
E. Galéev, V. Tijomírov

Breve curso

de la **TEORIA**

de **PROBLEMAS**

EXTREMALES

Editorial Mir Moscú

**Breve curso de la teoría
de problemas extremales**

Э. М. Галеев, В. М. Тихомиров

**КРАТКИЙ КУРС
ТЕОРИИ ЭКСТРЕМАЛЬНЫХ ЗАДАЧ**

Издательство Московского университета

E. Galéev, V. Tijomírov

**Breve curso
de la teoría de problemas
extremales**



**Editorial Mir
Moscú**

Traducido del ruso por
A. Cherkásov

Impreso en la URSS

На испанском языке

ISBN 5-03-001957-X (исп.)

© Издательство Московского университета, 1989

ISBN 5-211-00313-6 (русс.)

© traducción al español, A. Cherkásov, 1991

INDICE

Prefacio	7
Introducción	8
1. Ensayo histórico	8
2. Conceptos fundamentales relacionados con los problemas extremales	12
3. Principio de Lagrange para el análisis de los problemas acotados	14
Primera parte	19
Principales elementos de la teoría de problemas extremales	
§ 1. Elementos del análisis funcional, cálculo diferencial y análisis convexo	19
1.1. Espacios normalizados y banachianos	19
1.2. Algunos teoremas de geometría y análisis funcional	22
1.3. Definiciones de las derivadas	25
1.4. Principales teoremas del cálculo diferencial en espacios normalizados	29
1.5. Elementos del análisis convexo	38
§ 2. Problemas suaves con igualdades y desigualdades. Problemas de programación convexa	48
2.1. Problemas no acotados	48
2.2. Problema suave de dimensión finita con acotaciones del tipo de igualdades	52
2.3. Problemas de programación convexa	54
2.4. Problemas suaves con acotaciones del tipo de igualdades y desigualdades	58
2.5. Ejemplos	61
2.6. Acerca de los métodos de solución de problemas extremales. Método de gradiente y método de Newton	63
§ 3. Problemas de programación lineal	64
3.1. Método simplex	65
3.2. Argumentación del método simplex	70
§ 4. Cálculo clásico de variaciones	76
4.1. Problema de Bolz	76
4.2. Problema elemental del cálculo clásico de variaciones	81
4.3. Problemas isoperimétricos	85
§ 5. Problema de Lagrange	89
5.1. Principio lagrangiano para el problema de Lagrange	89
5.2. Problema de extremos móviles	96
5.3. Problemas de derivadas superiores	98
§ 6. Problemas de control óptimo	101
6.1. Principio del máximo de Pontriaguin	101
6.2. Ejemplos	111

Segunda parte. Cuestiones complementarias de la teoría de problemas extremales	116
Introducción	116
§ 7. Algunos problemas generales del análisis funcional y sus corolarios	117
7.1. Teorema de Hahn — Banach, separabilidad y teorema de Banach sobre el carácter abierto	117
7.2. Lemas (de la no trivialidad del anulador, del operador inverso derecho, del carácter cerrado de la imagen y del anulador del núcleo de un operador sobreyectivo)	122
7.3. Teoremas de Krein — Milman, Tijonov, Liapunov, Caratheodory, Radón y Helly	124
§ 8. Análisis convexo en espacios lineales	130
8.1. Relaciones duales en el análisis convexo	130
8.2. Teorema de depuración	136
§ 9. Condiciones de extremo necesarias	138
9.1. Condiciones necesarias de primero y segundo orden en los problemas suaves de programación matemática	138
9.2. Condiciones de primero y segundo orden en el cálculo clásico de variaciones	138
§ 10. Condiciones de extremo suficientes	154
10.1. Condiciones suficientes en los problemas con igualdades y desigualdades	154
10.2. Elementos de la teoría general del campo	159
10.3. Teoría del campo y condiciones suficientes en un problema elemental del c.c.v.	161
§ 11. Complementos	166
11.1. Problemas de programación lineal y convexa	166
11.2. Problemas de Liapunov	169
11.3. Problemas de control óptimo, lineales en variables físicas	172
11.4. Ecuación de Euler para un problema elemental del cálculo clásico de variaciones en un caso multidimensional	174
11.5. Acerca de los teoremas de existencia y los métodos directos en el cálculo de variaciones y el control óptimo	176
§ 12. Problemas diferentes	179
12.1. Problema de aterrizaje suave de un aparato cósmico	179
12.2. Problema de Goddard	182
12.3. Problema de Ulam	185
12.4. Teorema de Chébishev sobre la alternancia	186
12.5. Desigualdad de Bernstein	188
12.6. Problema de excitación de un oscilador	190
12.7. Reducción de la forma cuadrática a los ejes principales	193
Problemas	195
Respuestas, indicaciones y soluciones	212
Breve tabla cronológica	228
Lista de designaciones	229
Bibliografía	231
Índice alfabético de materias	233

PREFACIO

Tras haber adquirido enorme importancia en la actualidad, los problemas de optimización pasaron a ser un factor que predeterminó la necesidad imprescindible de recurrir a elementos de los problemas extremales en la instrucción matemática, de ingeniería y económica.

La finalidad del presente libro consiste en contribuir a que la citada teoría ocupe su digno lugar en la instrucción matemática actual.

La primera parte engloba las principales ramas de la teoría que entran comúnmente en los programas de los cursos de análisis matemático y de diferentes cursos de optimización: la regla de factores de Lagrange para problemas con igualdades y desigualdades (§ 2), la programación lineal (§ 3), el cálculo de variaciones clásico (§§ 4, 5) y el control óptimo (§ 6). Esa parte, especialmente sus primeros cuatro párrafos, está destinada al más amplio auditorio. Quisiéramos que el presente material se usara para estructurar tanto los cursos de optimización como los fragmentos independientes que se incluyan en los estudios de matemática generales de los centros de enseñanza superior técnicos y económicos. La asimilación del material de la primera parte da la posibilidad de resolver tales problemas.

Cabe señalar que el material de la primera parte agota prácticamente el programa del curso de «Cálculo de variaciones y métodos de optimización» de la especialidad 2013 de «Matemáticas» para las universidades estatales.

La segunda parte (§§ 7—11) del manual está destinada, ante todo, a los estudiantes y el personal docente encargado de los cursos de optimización en las universidades y otros centros de enseñanza superior. Esa parte puede aplicarse estructurando tanto los cursos básicos como los estudios especiales relacionados con la referida optimización. Uno de los objetivos de la instrucción universitaria consiste en descubrir las causas profundas de una u otra teoría y el lugar que esta última ocupa en la estructura de toda la ciencia matemática. En la segunda parte se intenta de hacer todo eso en relación con la teoría de problemas extremales, sometiendo aquí a un nuevo enfoque el material de la primera parte desde el único punto de vista que reúne el análisis plano y convexo infinitésimo. Para llevar a cabo ejercicios prácticos y trabajos de laboratorio referentes a los métodos de optimización, se ofrece la solución de importantes problemas extremales (§ 12), además hay 260 problemas con sus resultados y con las soluciones de algunos de ellos.

En el manual se refleja la experiencia de impartir cursos de optimización en la facultad mecánico-matemática de la Universidad Estatal de Moscú. El autor de la primera parte, así como del § 12 y los problemas es E. M. Galéev. Lo demás pertenece a la pluma de V. M. Tijomírov.

INTRODUCCION

1. Ensayo histórico. Los problemas de búsqueda de magnitudes máximas y mínimas fueron objeto de meticulosa consideración en el transcurso de toda la evolución de las matemáticas. Pero es especial la importancia que ellos han adquirido en nuestros días cuando se releva, como nunca antes, la necesidad en la más efectiva utilización de las riquezas naturales, los recursos humanos y los medios materiales y técnicos. Todo eso requiere dedicar más atención a los problemas de control. Y cada vez que es posible la participación activa del hombre, surge el deseo de buscar el mejor control o, según suele decirse, el control óptimo. En tales casos se recurre inevitablemente a las matemáticas.

El más antiguo de los problemas de máximo y mínimo se considera el llamado problema isoperimétrico clásico: hallar, entre las curvas planas cerradas de una longitud dada, la curva que abarca la mayor superficie. Los filósofos griegos trataron de resolver este problema aún en el siglo V a.n.e. Sobre él escribía el gran filósofo griego Aristóteles. Los geómetras griegos plantearon y resolvieron varios problemas extremales más, los cuales fueron reflejados en los «Elementos» de Euclides y en las obras de Arquímedes y Apolonio.

En la época de Renacimiento, tan pronto se renovaron las actividades científicas, muchos matemáticos se dedicaron de nuevo a los problemas de máximo y mínimo.

En el siglo XVII precisamente los problemas de ciencias naturales predeterminaron la necesidad de proseguir investigando los problemas extremales. Todo esto comenzó por los intentos de explicar la ley de refracción de la luz. Aún los antiguos trataron de deducirla. En particular, Ptolomeo (siglo II a.n.e.) intentó hallarla experimentalmente, pero su empresa fracasó. La ley de refracción de la luz fue establecida por el científico holandés Snellius en el siglo XVII y entonces surgió el problema de los principios físicos en los que ella se basa. Para explicar dicha ley, el gran matemático francés Pierre Fermat propuso (en el año 1600 aproximadamente) el principio extremal que recibió luego su nombre. El principio de Fermat dice: el trayecto que sigue un rayo luminoso en un medio heterogéneo es el más corto posible y corresponde a un tiempo mínimo.

Partiendo de ese momento, la idea de los llamados «principios

variacionales» (es decir, la convicción de que las leyes de la naturaleza se deducen de correlaciones extremales) pasa a ser una de las ideas centrales en todas las ciencias naturales.

Hasta la segunda mitad del siglo XVII no hubo algún procedimiento general que permitiera solucionar los problemas extremales. La necesidad de formularlos estimuló notablemente la creación del análisis matemático.

El primer procedimiento de carácter general que se proponía para el estudio de los problemas de máximo y mínimo fue descrito por P. Fermat (en el año 1630). En el lenguaje actual su definición es la siguiente: en el punto extremal (de cierta función de una variable), la derivada es igual a cero y, por lo tanto, los extremos deben buscarse entre las raíces de las derivadas. Este resultado entra ahora en el curso escolar de matemáticas bajo el nombre de teorema de Fermat. Pero en realidad Fermat describió ese procedimiento tan sólo para los polinomios. En su forma general el mismo ha sido obtenido primeramente por Newton (en los años sesenta del siglo XVII), después fue descubierto de nuevo por Leibniz y publicado por él en el famoso artículo a partir del cual comienza la historia del análisis matemático. Es digno de atención el título de dicho artículo: «*Nova methodus promaximis et minimis*». En el siglo XVII Euler y Lagrange crearon los procedimientos de solución de problemas extremales con funciones de diversas variables sin acotaciones y con acotaciones del tipo de ecuaciones.

El principal procedimiento, denominado método de factores de Lagrange, ahora forma parte del programa de cualquier centro técnico o matemático de enseñanza superior. Ya en nuestros días tales estudios fueron completados por problemas donde las acotaciones se dan en forma de igualdades y desigualdades. Todo ese cielo de problemas es conocido con el nombre de programación matemática.

En la revista «*Acta Eruditorum*» del mes de junio de 1696 (primera y única revista científica de aquel entonces) apareció el artículo de Johann Bernoulli, conocido matemático, discípulo y continuador de Leibniz, bajo el siguiente título: «Un nuevo problema a cuya solución se invitan los matemáticos». Allí se planteaba el problema de la curva del descenso más rápido, o sea, el problema de la braquistócrona, a partir del cual comienza la historia del cálculo de variaciones clásico.

Los métodos generales de solución de problemas de cálculo de variaciones fueron elaborados en el siglo XVIII por Euler y Lagrange. Precisamente en esos trabajos fue establecida una estrecha relación entre el cálculo de variaciones y las ciencias naturales. La elaboración de la teoría de cálculo de variaciones prosiguió posteriormente en el transcurso de más de dos siglos. Además de las condiciones necesarias de primer orden (ecuaciones de Euler — Lagrange), fueron halladas las condiciones imprescindibles y suficientes de segundo orden para dos tipos de extremo: fuerte y débil (Legendre, Jacobi y Weierstrass), así como un nuevo método de abordar los problemas

de variaciones (teoría de Hamilton — Jacobi) que permitió construir la teoría del campo (Kneser e Hilbert).

Hacia mediados de los años treinta de nuestro siglo muchos consideraban que el asunto de la teoría de los problemas extremales estaba prácticamente agotado. Pero no fue así. En 1939 vinieron a consultarse con L. V. Kantoróvich, profesor y jefe de la sección del Instituto de Matemáticas y Mecánica adjunto a la Universidad de Leningrado, los representantes de un trust, pidiéndole que les ayudara a resolver varios problemas relacionados con la producción de madera contrachapada. Después de la formalización matemática se puso de manifiesto el hecho de que la solución de dichos problemas se reduce a la búsqueda del extremo de las funciones lineales en los poliedros. Pero fue imposible examinar todos los vértices de estos últimos a causa de su enorme cantidad. Pero L. V. Kantoróvich halló otros métodos de solución y estudio de tales problemas y asimismo estableció los fundamentos de una nueva rama en la teoría de programación lineal.

Los métodos de programación lineal encontraron amplia aplicación práctica, principalmente en la economía. Por su elaboración e introducción en la economía L. V. Kantoróvich fue galardonado en 1965 con el Premio Lenin, y en 1975 (junto con el economista norteamericano T. Ch. Kupmans), con el Premio Nobel.

En los años cuarenta la teoría de problemas extremales comenzó a experimentar como un segundo nacimiento. Por una parte, entonces encontró su conclusión la teoría de programación lineal. Al referirse a este período, muchos científicos occidentales destacan el papel eminente que desempeñó John von Neumann. La programación lineal estimuló el desarrollo de otras ramas de la teoría de optimización y antes que nada el análisis convexo y la programación matemática.

El análisis convexo es una parte especial de las matemáticas, donde se estudian los objetos convexos: conjuntos, funciones y problemas extremales. Sus principios fueron fundamentados por T. Minkowski en el empalme del siglo pasado y el siglo presente, pero el período de mayor desarrollo del análisis convexo corresponde a los años cincuenta y sesenta.

A finales de los años cuarenta y a principios de los años cincuenta se puso de manifiesto el hecho de que muchos problemas de control óptimo que surgían en la técnica se mantenían fuera de los marcos de las teorías elaboradas para aquel entonces. En aquellos años, en el Instituto de Matemáticas V. A. Steklov de la Academia de Ciencias de la URSS fue organizado, bajo la dirección de L. S. Pontraguin, un seminario dedicado al análisis de tales problemas. En ese seminario intervenía, en particular, con informes acerca de ciertos problemas de la regulación automática, el destacado especialista en esa materia A. A. Feldbaum. El hablaba, entre otras cosas, acerca del problema de la parada más rápida posible de los ascensores en los pozos maestros de las minas. Este era un problema que posterior-

mente entró en numerosas publicaciones dedicadas al control óptimo bajo el nombre de problema elemental de la acción rápida.

L. S. Pontriaguin y sus discípulos lograron formalizar toda una serie de cuestiones relacionadas con la mayoría de los problemas técnicos actuales, y luego fue construida la teoría de esa clase de problemas, la cual recibió el nombre de teoría de control óptimo y cuyo principal resultado es el llamado principio del máximo de Pontriaguin. Por la elaboración de dicha teoría L. S. Pontriaguin y sus colaboradores V. G. Boltianski, R. V. Gamkrelidze y E. F. Mishenko fueron galardonados con el Premio Lenin en el año 1962.

Es interesante notar que el primer problema realmente relacionado con el control óptimo fue planteado por Newton en sus «*Philosophiae naturalis principia mathematica*» (año 1687) incluso antes de que apareciera la braquistócrona.

Al referirnos a las principales etapas de desarrollo de la teoría de problemas de máximo y mínimo hemos citado los problemas concretos más importantes que surgen tanto en las propias matemáticas como en las ciencias naturales, la economía y la técnica, y los cuales estimularon el desarrollo de la referida teoría*. El lector podrá enterarse más detalladamente de todo eso en las páginas de este manual.

La primera parte del libro contempla en realidad la metodología única del análisis de problemas extremales que asciende a Lagrange. Es una metodología muy simple, pero su estricta argumentación no siempre es elemental. Aprender a resolver problemas es mucho más fácil que dominar los métodos de demostración. Por eso el libro contiene el § 12 y el apartado de problemas que permiten dominar mejor dicha metodología. Además, en la primera parte del manual se ofrecen numerosos ejemplos y problemas ilustrativos que se analizan con detalles. Particularmente, en estos apartados del libro se brinda el examen minucioso de todos los problemas concretos (isoperimétricos clásicos, de braquistócrona, de Newton, de acción rápida, etc.), mencionados más arriba.

Anteriormente hemos dicho que la necesidad de resolver problemas extremales fue una de las causas que estimularon el origen y el desarrollo del análisis clásico, es decir, el cálculo diferencial e integral de funciones de un número finito de variables. Pero ya el problema de la braquistócrona no pertenece al análisis de dimensión finita. Aquí deben compararse una con otra las curvas (bastante planas) que pasan por puntos dados, o sea, un objeto de dimensión infinita.

Los primeros trabajos dedicados al cálculo de variaciones se refieren indudablemente al análisis de dimensión infinita, pero esa tendencia en las matemáticas surgió de por sí tan sólo a finales del siglo pasado y a principios de nuestro siglo.

El análisis de dimensión infinita comprende, en particular, el cálculo diferencial en espacios de dimensiones infinitas, y el mismo

* Al final del libro se da una breve tabla cronológica.

no es, en principio, más complejo que nuestro cálculo diferencial ordinario de dimensión finita. Además, la ecuación de Euler en el cálculo de variaciones no es nada más que el desciframiento del teorema de Fermat acerca de que la derivada es igual a cero. Y, en general, para comprender bien la unicidad de todas las partes de la teoría de problemas extremales y, en particular, de las partes que fueron descritas más arriba (programación matemática, cálculo de variaciones, programación lineal y control óptimo), lo mejor de todo es subir al nivel del análisis de dimensión infinita, el cual se alcanza hace tiempo por instrucción universitaria y en la enseñanza técnico-matemática con programas intensos de esta última asignatura.

La segunda parte del libro tiene el propósito de inculcarle al lector la idea de que la teoría de optimización es una especie de factor único. Esa unicidad se consigue agrupando el análisis plano de dimensión infinita y el análisis convexo. (A propósito, estimamos que llegó la hora en que los conceptos y hechos fundamentales del análisis convexo y de dimensión infinita han de ocupar su lugar en la enseñanza matemática general de cualquier nivel. Para contribuir a ello hemos prestado gran atención a dichas cuestiones tanto en la primera como en la segunda parte del libro).

En el § 7 se ofrecen datos acerca del análisis funcional, necesarios para construir el fragmento teórico contenido en los demás párrafos. Ese fragmento es bastante amplio y, al realizar un curso concreto, será necesario elegir alguna de sus partes. Para que el lector pueda alcanzar el objetivo necesario utilizando el camino más corto, al comienzo de la segunda parte se expone el árbol de relaciones entre los principales teoremas de los problemas extremales, juntamente con los hechos básicos del análisis y la geometría (§ 7).

Consideramos que el perfeccionamiento de la enseñanza y su modernización, en particular, la modernización de un curso independiente, ha de atravesar cierta etapa intermedia cuando se halla presente el material tradicional aprobado por muchas décadas de enseñanza y cuando existe la posible aparición de nuevos puntos de vista en cuanto a todo el tema en general. Quisiéramos que el presente manual contribuyera al perfeccionamiento de esta importante rama de la enseñanza matemática.

2. Conceptos fundamentales relacionados con los problemas extremales.

La palabra *máximo* o *máximum* en latín significa «lo más grande», y la palabra *mínimo* o *minimum*, «lo más pequeño». Estos dos conceptos — máximo y mínimo — en conjunto constituyen un término único denominado *extremo* (de la palabra latina *extremum*). A veces se utiliza la palabra *óptimo* (del latín *optimus*, que significa «lo mejor o lo más perfecto»). La teoría de problemas destinados a la búsqueda de magnitudes máximas y mínimas se denomina *teoría de problemas extremales* o *teoría de optimización*, aunque a veces también se llama *teoría de control óptimo*. Siempre que se use el último término suele suponerse que los problemas tienen aplicación práctica.

Los problemas extremales que surgen en las ciencias naturales o en la práctica se plantean, por lo común, oralmente, utilizando los términos sustanciales de la esfera económica donde surgió un problema dado. Para poder utilizar dicha teoría es necesario traducir los problemas al lenguaje matemático. Tal traducción se denomina *formalización*. Un mismo problema puede ser formalizado usando distintos métodos, y la simplicidad de su solución a menudo depende considerablemente del grado de acierto con que el mismo ha sido formalizado.

Todo problema formalizado comprende los siguientes elementos: la funcional $f : X \rightarrow \bar{\mathbf{R}}$ (X es el campo de definición de la funcional f) y la acotación, es decir, el subconjunto $C \subset X$.

Aclaremos algunas denotaciones y términos aquí citados: $\bar{\mathbf{R}}$ es una recta real ensanchada (sustancial), o sea, el conjunto de todos los números reales completados por los valores de $+\infty$ y $-\infty$; la notación $F : X \rightarrow Y$ significa que la aplicación F tiene el campo de definición X , mientras que $F(x)$ para cada elemento x de X se halla en el conjunto Y . Por consiguiente, la formalización de un problema extremal se reduce a la descripción exacta de sus elementos f , X y C .

Para un problema formalizado se utiliza la siguiente notación:

$$f(x) \rightarrow \inf(\sup); \quad x \in C. \quad (\text{Pr})$$

Los puntos $x \in C$ se llaman *admisibles*. Cuando $C = X$ se dice que tenemos un *problema no acotado*.

El problema de máximo siempre se puede reducir a un problema de mínimo, sustituyendo el problema $f(x) \rightarrow \sup; x \in C$ por el problema $\tilde{f}(x) \rightarrow \inf; x \in C$, donde $\tilde{f}(x) = -f(x)$. Y al contrario, el problema de mínimo puede ser análogamente reducido a un problema de máximo. Para asegurar la certeza de los cálculos cuando difieren las definiciones de las condiciones de extremo necesarias en los problemas de máximo y mínimo, las mismas se escriben tan sólo para los problemas de mínimo. Pero si es necesario examinar ambos problemas, entonces escribimos $f(x) \rightarrow \text{extr}; x \in C$.

El punto admisible \hat{x} del problema (Pr) se llama *mínimo (máximo) absoluto (global)* cuando $f(x) \geq f(\hat{x})$ para cualquier $x \in C$ (respectivamente, $f(x) \leq f(\hat{x})$ para cualquier $x \in C$). En este caso escribimos $\hat{x} \in \text{absmín Pr}$ (absmáx Pr). El mínimo (máximo) absoluto se denomina *solución del problema*. La magnitud $f(\hat{x})$, donde \hat{x} es la solución de este último, se llama *valor numérico del problema* (a veces, para abreviar decimos simplemente valor del problema). Esa magnitud se designa por S_{Pr} o $S_{\text{mín}}$ ($S_{\text{máx}}$).

Además de los extremos globales, también examinaremos los extremos locales dándoles una definición estricta. Sea X un espacio normalizado en el problema (Pr). Se dice que el punto \hat{x} proporciona a Pr un *mínimo (máximo) local*, y se escribe $\hat{x} \in \text{locmín Pr}$ (loc

máx Pr) si $x \in C$ y si existe $\delta > 0$ tal que para cualquier punto admisible x , cuando $\|x - \hat{x}\| < \delta$, se cumple la desigualdad $f(x) \geq f(\hat{x})$ ($f(x) \leq f(\hat{x})$). Con otras palabras, si $\hat{x} \in \text{locmín Pr}$ (locmáx Pr), existirá un entorno U del punto \hat{x} tal que $\hat{x} \in \text{absmín Pr}'$ (absmáx Pr') en el problema

$$f(x) \rightarrow \inf (\sup); \quad x \in C \cup U. \quad (\text{Pr}')$$

Reformemos el concepto de extremo local en el caso más importante de dimensión finita. Sea $X = \mathbb{R}^n$ en (Pr). Dícese que $\hat{x} = (\hat{x}_1, \dots, \hat{x}_n) \in \text{locmín Pr}$ (locmáx Pr) si $\hat{x} \in C$ y si existe $\delta > 0$ tal que para cualquier $x = (x_1, \dots, x_n) \in C$, cuando $|x - \hat{x}| < \delta \Leftrightarrow \left(\sum_{i=1}^n (x_i - \hat{x}_i)^2 \right)^{1/2} < \delta$, se cumple la desigualdad $f(x) \geq f(\hat{x})$ ($f(x) \leq f(\hat{x})$).

La teoría de problemas extremales nos brinda las reglas que permiten resolver estos problemas. En su mayoría dichas reglas forman cierto subconjunto de puntos entre los cuales debe existir la solución del problema. El referido conjunto de puntos, denominado crítico, probablemente es algo más amplio que el conjunto de extremos absolutos e incluso locales. Una vez determinados todos los puntos críticos, es necesario formar de ellos la solución.

3. Principio de Lagrange para el análisis de los problemas acotados. El principio de Lagrange presupone la reducción de problemas acotados a estructuras más simples (a problemas no acotados, en la mayoría de los casos).

Al recurrir a problemas de dimensión finita con acotaciones de tipo de igualdades, mostremos en qué consiste el principio de Lagrange.

Analicemos el problema ($X = \mathbb{R}^n$)

$$f_0(x) \rightarrow \text{extr}; \quad f_1(x) = 0, \dots, f_m(x) = 0, \quad (\text{Pr})$$

donde $x = (x_1, \dots, x_n)$. Aquí la acotación está representada por el sistema de igualdades $C = \{x \in \mathbb{R}^n \mid f_i(x) = 0, i = 1, \dots, m\}$. La funcional f_0 y las funciones f_i que forman las ecuaciones de relación $f_i(x) = 0$ suponemos que son continuamente diferenciables (es decir, tales que todas sus derivadas parciales de primer orden son continuas).

Veamos cómo Lagrange personalmente recomendaba resolver ese problema. El escribía: «El principio general puede ser enunciado del siguiente modo. Si se busca un máximo o mínimo de cierta función de muchas variables, a condición de que entre estas últimas exista una relación dada por una o varias funciones, es necesario añadir a la función cuyo extremo se busca, las funciones que forman las ecuaciones de relación, multiplicadas por factores indefinidos, y bus-

car luego el máximo o mínimo de la suma construida, como si las variables fueran independientes. Las ecuaciones obtenidas, unidas a las ecuaciones de relación, servirán para definir todas las incógnitas».

Utilicemos la regla lagrangiana precisándola un poco. Lo primero que tenemos que hacer, según Lagrange: «agregar a la función cuyo extremo se busca, las funciones que forman las ecuaciones de relación, multiplicadas por factores indefinidos». Escribamos la función

$$\mathcal{L} = \mathcal{L}(x, \lambda) = \sum_{i=0}^m \lambda_i f_i(x), \quad \lambda = (\lambda_0, \lambda_1, \dots, \lambda_m)$$

llamada *función de Lagrange*. Los números λ_i se llaman *factores de Lagrange*. La primera precisión consiste en que la función cuyo extremo se busca, también ha sido multiplicada complementariamente por un factor indefinido. Si no se hace tal precisión, la receta de Lagrange puede resultar errónea (véase a continuación el ejemplo 1). Además será necesario tomar $\lambda_0 \geq 0$ en el problema de mínimo y $\lambda_0 \leq 0$ en el de máximo.

Lo segundo que se necesita hacer siguiendo a Lagrange: «buscar el máximo o mínimo de la suma construida tomando por independientes las variables». Eso quiere decir que, según la idea de Lagrange, se ha de analizar el problema

$$\mathcal{L}(x, \lambda) \rightarrow \text{extr (por } x) \quad (\text{Pr}_{\text{extr}})$$

(fijando mentalmente λ).

El problema $(\text{Pr}_{\text{extr}})$, perteneciendo a la clase de elementales, es más sencillo que el inicial porque carece de acotaciones. No vamos a buscar sus máximos y mínimos, porque podrá resultar que los últimos no tienen relación alguna con los máximos y mínimos del problema inicial (ejemplo 2). Procedamos de manera un poco distinta. Busquemos los *puntos estacionarios en el problema* $(\text{Pr}_{\text{extr}})$, o sea, anotemos, para el problema elemental, la condición necesaria de mínimo o máximo expresada en el propio teorema de Fermat. Según ese teorema, tienen que satisfacerse las ecuaciones

$$\mathcal{L}_x(x, \lambda) = 0 \iff \mathcal{L}_{x_i}(x_1, \dots, x_n, \lambda_0, \dots, \lambda_m) = 0, \quad i = 1, \dots, n$$

(donde no todos los factores de Lagrange son iguales a cero). Las n ecuaciones obtenidas, unidas a η ecuaciones de relación, serán las que «servirán para la definición de todas las incógnitas». Efectivamente, si bien las incógnitas (x, λ) cuentan con una unidad más que las ecuaciones, hay que tener presente la circunstancia de que los factores lagrangianos pueden ser multiplicados por cualquier número distinto de cero. Y precisamente por eso el número de ecuaciones es igual a la cantidad de incógnitas. En estos casos dicese sobre la *totalidad del surtido de condiciones* para la definición de los puntos estacionarios. Hay que tener en cuenta que son de máximo interés los casos cuando $\lambda_0 \neq 0$, porque con $\lambda \neq 0$ las correlaciones del principio de Lagrange testimonian no más que sobre cierta degeneración de las

acotaciones (fáciles de evitar, en la mayoría de los casos) y no están relacionadas con la funcional. Son precisamente las soluciones de las ecuaciones obtenidas $\mathcal{L}_{x_i} = 0$, $i = 1, \dots, n$, $f_j(x) = 0$, $j = 1, \dots, m$) las que forman el conjunto de puntos estacionarios.

Así pues, para resolver el problema (Pr) es necesario

1. Deducir la función de Lagrange:

$$\mathcal{L}(x, \lambda) = \sum_{i=0}^m \lambda_i f_i(x).$$

2. Escribir las condiciones necesarias de extremo:

$$\mathcal{L}_x(x, \lambda) = 0 \iff \sum_{i=0}^m \lambda_i \frac{\partial f_i(x)}{\partial x_j} = 0, \quad j = 1, \dots, n.$$

3. Hallar los puntos que, siendo estacionarios o admisibles, dan soluciones a las ecuaciones (p. 2), en las cuales no todos los λ_i , $i = 0, 1, \dots, m$ son iguales a cero. En esas condiciones es útil analizar aparte los casos de $\lambda_0 = 0$ y $\lambda_0 \neq 0$. En el segundo caso, al resolver el problema de mínimo se puede tomar λ_0 por unidad o igual a cualquier otra constante positiva, y en el problema de máximo, igual a menos uno o a cualquier otra constante negativa.

4. Buscar la solución entre todos los puntos estacionarios o demostrar que no la hay.

El procedimiento descrito, llamado *principio de Lagrange*, es aplicable no sólo al problema (Pr), sino también a un amplio grupo de problemas extremales. La mayoría de los problemas que se citan en nuestro libro pueden resolverse con ayuda del principio en cuestión. Pero aquí es importante tener en cuenta lo siguiente.

a) Hablando en general, el principio de Lagrange no siempre es aplicable. El problema que citamos a continuación (ejemplo 3) tiene solución, pero el principio de Lagrange no conduce a ella.

b) La esfera de aplicabilidad del principio de Lagrange es bastante extensa. No se aplica, a veces, al problema algún teorema disponible, mientras que dicho principio (aplicado sin argumentaciones) lleva, no obstante, a puntos propensos al extremo, dando la posibilidad de obtener de ellos la solución.

En un caso general el principio de Lagrange se aplica de la siguiente manera.

1. Formalizar el problema a la especie de

$$J(x, u) \rightarrow \inf; \quad F(x, u) = 0, \quad u \in U.$$

$f: X \times U \rightarrow \bar{\mathbf{R}}$, $F: X \times U \rightarrow Y$, donde X e Y son espacios normalizados. Aquí se trata del problema con acotaciones del tipo de igualdades que son parametrizadas por cierto conjunto U . Se puede decir también que es un *problema con acotaciones del tipo de igualdades e inclusiones*.

Deducir la función de Lagrange:

$$\mathcal{L}(x, u, \lambda_0, y^*) = \lambda_0 f(x, u) + \langle y^*, F(x, u) \rangle,$$

donde y^* es el elemento del espacio conjugado Y^* .

La función de Lagrange carece de acotaciones del tipo de inclusiones $u \in U$.

2. Anotar las condiciones necesarias para los problemas

$$\mathcal{L}(x, \hat{u}, \lambda_0, y^*) \rightarrow \inf \text{ (por } x)$$

$$\mathcal{L}(x, \hat{u}, \lambda_0, y^*) \rightarrow \inf, u \in U.$$

3. Hallar los puntos *críticos*, o sea, admisibles, que, siendo solución de las ecuaciones del p. 2, donde y^* y λ_0 no son iguales simultáneamente a cero. Sería más conveniente aquí analizar aparte los casos de $\lambda_0 = 0$ y $\lambda_0 \neq 0$. En el segundo caso se puede tomar λ_0 por unidad o igual a cualquier otra constante positiva.

4. Buscar soluciones entre todos los puntos críticos o demostrar que no las hay.

En resumen citemos los tres ejemplos sobre los cuales hemos hablado más arriba.

Ejemplo 1 (evidencia que no siempre se estima $\lambda_0 = 1$ en la regla de factores de Lagrange).

$$f_0(x_1, x_2) = x_1 \rightarrow \inf; \quad f_1(x_1, x_2) = x_1^3 - x_2^2 = 0 \quad (X = \mathbb{R}^2).$$

Las funciones f_0 y f_1 son continuamente diferenciables. Es fácil comprender que la solución del problema es $\hat{x} = (0, 0)$. Si seguimos directamente a Lagrange, debemos escribir la suma $\mathcal{L} = x_1 + \lambda(x_1^3 - x_2^2)$ y resolver luego las ecuaciones

$$\mathcal{L}_{x_1} = 0, \quad \mathcal{L}_{x_2} = 0 \iff 1 + 3\lambda x_1^2 = 0, \quad -2\lambda x_2 = 0.$$

Pero esas ecuaciones son incompatibles con la ecuación de relación $x_1^3 - x_2^2 = 0$.

Ejemplo 2 (evidencia que el extremo de la función de Lagrange, como problema no acotado, puede no coincidir con el extremo de la versión inicial acotada).

$$f_0(x_1, x_2) = x_2^2 - x_1 \rightarrow \inf;$$

$$f_1(x_1, x_2) = x_1 x_1^3 = 0 \quad (X = \mathbb{R}^2).$$

Claro que la solución del problema es $\hat{x} = (0, 0)$. La función de Lagrange: $\mathcal{L} = \lambda_0(x_2^2 - x_1) + \lambda(x_1 + x_1^3)$. La condición necesaria de extremo:

$$\mathcal{L}_{x_1} = 0, \quad \mathcal{L}_{x_2} = 0 \iff -\lambda_0 + \lambda(1 + 3x_1^2) = 0, \quad 2\lambda_0 x_2 = 0.$$

Si $\lambda_0 = 0$, entonces $\lambda \neq 0$ y, consiguientemente, $1 + 3x_1^2 = 0$ será la contradicción. Por lo tanto, $\lambda_0 \neq 0$. Supongamos que $\lambda_0 = 1$. Entonces la función de Lagrange adoptará el siguiente aspecto:

$$\mathcal{L} = x_2^2 - x_1 + \lambda(x_1 + x_1^3).$$

Sin embargo, cualesquiera que sean λ , esa función no tendrá en el punto $\hat{x} = (0, 0)$ incluso mínimo local.

Ejemplo 3 (evidencia que si no se observan determinadas condiciones, el principio de Lagrange conduce a resultados erróneos). Sea

$$\begin{aligned} X = Y = l_2, \quad f(x) &= x_1 + x_2/2 + \dots + x_n/n + \dots, \\ F(x) &= (x_1, \quad x_2/2, \dots, x_n/n, \dots) \\ (x &= (x_1, x_2, \dots, x_n, \dots)). \end{aligned}$$

Analícemos el problema

$$f(x) \rightarrow \inf; \quad F(x) = 0.$$

Aquí $\hat{x} = 0$ es el único elemento admisible y representa, por consiguiente, precisamente la solución del problema. Si suponemos que existen los factores de Lagrange $\lambda_0 \in \mathbb{R}$ e $y^* \in l_2$ no iguales simultáneamente a cero y tales que, para el problema elemental $\mathcal{L} = \lambda_0 f(x) + \langle y^*, F(x) \rangle \rightarrow \inf$, sea cumplida la condición necesaria de mínimo $\mathcal{L}(x, \lambda_0, y^*)$ (teorema de Fermat), entonces

$$\mathcal{L}_x(x, \lambda_0, y^*) = 0 \iff \lambda_0 = -y_1, \dots, \lambda_0 = -y_n, \dots,$$

donde $y^* = (y_1, \dots, y_n, \dots) \in l_2$, puesto que l_2^* es isomorfo a l_2 [KF, pág. 177]. Pero dichas condiciones son contradictorias: o bien $\lambda_0 \neq 0$, entonces $y^* = (-\lambda_0, \dots, -\lambda_0, \dots) \in l_2$; o bien $\lambda_0 = 0$, entonces $y^* = 0$, es decir, los dos factores de Lagrange son iguales a cero. Aquí l_2 es el espacio de todas las sucesiones $x = (x_1, \dots, \dots, x_n, \dots)$ para las cuales $\|x\|_l = \left(\sum_{n=1}^{\infty} |x_n|^2 \right)^{1/2} < \infty$; y l_2 , el espacio conjugado con l_2 [KF, pág. 177].

Ejercicios

Citar en los ejercicios 1—3 los problemas de extremo no acotados de las funciones infinitamente diferenciables o una o dos variables, en los cuales se cumplen las condiciones expuestas a continuación:

1. Hay un sólo extremo local que no es global.
2. Hay un número infinito de máximos locales, pero no hay ni un sólo mínimo local.

3. La acotación de la función dada en el plano, respecto a cualquier recta que atraviesa el origen de coordenadas, tiene en cero un mínimo local, pero a su vez, el origen de coordenadas no es un punto de mínimo local.

4. ¿Será posible afirmar que si la función de una variable tiene un mínimo local en cualquier punto, en cierto entorno bastante pequeño de dicho punto esa función decrecerá a la izquierda y crecerá a la derecha?

5. Supongamos que la función f una vez definida y diferenciable en \mathbb{R}^n , satisface la condición $\lim_{|x| \rightarrow \infty} f(x) = +\infty$ y $f'(x)$ tiene el único cero \hat{x} .

Mostrar que \hat{x} es un punto del mínimo absoluto de la función f .

6. Supongamos que cada funcional alcanza su mínimo absoluto en cierto conjunto X . Mostrar que X es un conjunto finito.

PRINCIPALES ELEMENTOS DE LA TEORÍA DE PROBLEMAS EXTREMALES

§ 1. Elementos del análisis funcional, cálculo diferencial y análisis convexo

Las construcciones de la teoría general de problemas extremales, así como de las partes fundamentales del cálculo de variaciones y del control óptimo, requieren examen en los espacios normalizados y banachianos. No obstante, los fragmentos más importantes de dicha teoría pueden ser considerados en el espacio euclidiano \mathbf{R}^n . En la primera parte del presente libro nos limitaremos, donde sea posible, al caso de dimensión finita. La información necesaria de todos los datos referentes al análisis funcional, al cálculo diferencial y al análisis convexo (con demostraciones completas) se ofrece en la segunda parte del libro (§§ 7 y 8). Aquí usamos no más que los elementos imprescindibles para el análisis de dimensión infinita, prestando especial atención al caso elemental de dimensión finita.

1.1. Espacios normalizados y banachianos

1.1.1. Espacio \mathbf{R}^n . \mathbf{R}^n es el espacio de los vectores n -dimensionales $\mathbf{R}^n = \{x = (x_1, \dots, x_n) \mid x_i \in \mathbf{R}, i = 1, \dots, n\}$. Los vectores de \mathbf{R}^n pueden ser sumados (según la regla: $x = (x_1, \dots, x_n)$, $x' = (x'_1, \dots, x'_n) \Rightarrow x + x' = (x_1 + x'_1, \dots, x_n + x'_n)$) y multiplicados por números reales (según la regla: $x = (x_1, \dots, x_n)$, $\lambda \in \mathbf{R} \Rightarrow \lambda x = (\lambda x_1, \dots, \lambda x_n)$). El vector $0 = (0, \dots, 0)$ se llama *vector nulo*. Eso convierte \mathbf{R}^n en un *espacio lineal*.

Para introducir la distancia en el espacio \mathbf{R}^n comúnmente se procede de la manera siguiente:

$$x = (x_1, \dots, x_n), \quad x' = (x'_1, \dots, x'_n) \Rightarrow d(x, x') = \sum_{i=1}^n (x_i - x'_i)^2)^{1/2}.$$

Esa distancia, llamada *euclidiana*, puede ser expresada por la norma euclidiana:

$$|x| := \left(\sum_{i=1}^n x_i^2 \right)^{1/2}$$

según la fórmula $d(x, x') = |x - x'|$.

La norma euclidiana satisface, lo cual se puede comprobar fácilmente, las siguientes relaciones:

a) $|x| \geq 0$ para todos $x \in \mathbf{R}^n$ y $|x| = 0 \Rightarrow x = 0$;

b) $|\alpha x| = |\alpha| \cdot |x|$ para cualquier x de \mathbf{R}^n y cualquier α de \mathbf{R} ;

c) $|x - x'| \leq |x| + |x'|$ para cualesquiera x y x' de \mathbf{R}^n .

Las funciones que poseen esas propiedades se llaman *normas*, y los espacios lineales dotados de normas se llaman *normalizados* (las definiciones exactas se dan en el punto siguiente). Las normas de \mathbf{R}^n pueden ser definidas de modo diferente. Por ejemplo, a base de la fórmula

$$\|x\|_p = \left(\sum_{i=1}^n |x_i|^p \right)^{1/p} \quad (1 \leq p < \infty)$$

o mediante la fórmula

$$\|x\|_\infty = \max_{1 \leq i \leq n} |x_i|.$$

La norma permite hallar la distancia por medio de la fórmula $d(x, x') = \|x - x'\|$ y definir los conjuntos abiertos, cerrados, convergentes, etc.

1.1.2. Definición y ejemplos de espacios banachianos. El espacio lineal X se llama *normalizado* si en X ha sido determinada la funcional $\|\cdot\|: X \rightarrow \mathbf{R}$ que, llamada *norma*, satisface las condiciones siguientes:

a) $\|x\| \geq 0 \forall x \in X$ y $\|x\| = 0 \Leftrightarrow x = 0$;

b) $\|\alpha x\| = |\alpha| \|x\| \forall \alpha \in \mathbf{R}, \forall x \in X$;

c) $\|x_1 + x_2\| \leq \|x_1\| + \|x_2\| \forall x_1, x_2 \in X$.

A veces, para subrayar que la norma se da precisamente para X , escríbese $\|\cdot\|_X$. Dos normas en $x \|\cdot\|_1$ y $\|\cdot\|_2$ se denominan *equivalentes* si existen tales constantes positivas C_1 y C_2 que

$$C_1 \|x\|_1 \leq \|x\|_2 \leq C_2 \|x\|_1 \quad \forall x \in X.$$

Todo espacio normalizado se transforma en *métrico* si se le introduce la distancia $d(x_1, x_2) = \|x_1 - x_2\|$.

La sucesión $\{x_n\}$ de puntos del espacio métrico X se llama *fundamental* si satisface el *criterio de Cauchy*, es decir, si para cualquier $\varepsilon > 0$ existe tal número N_ε que $d(x_{n'}, x_{n''}) < \varepsilon$ para todos $n' > N_\varepsilon, n'' > N_\varepsilon$.

Si toda sucesión fundamental converge en el espacio X , este último se llama *pleno*.

El espacio pleno respecto a la distancia introducida se llama espacio *banachiano*.

Ejemplos de espacios banachianos.

1. El espacio de dimensión finita l_p^n integrado por los vectores $x = (x_1, \dots, x_n) \in \mathbf{R}^n$ con la norma $\|x\|_p = \left(\sum_{i=1}^n |x_i|^p \right)^{1/p}$, $1 \leq p < \infty$.

2. El espacio $C(K, \mathbf{R}^n)$ de los vectores funciones continuos $x(\cdot): K \rightarrow \mathbf{R}^n$ dados en el compacto K con la norma $\|x(\cdot)\|_0 = \max_{t \in K} \|x(t)\|$.

3. El espacio $C^r([t_0, t_1], \mathbf{R}^n)$ de los vectores funciones r veces continuamente diferenciados $x(\cdot): [t_0, t_1] \rightarrow \mathbf{R}^n$, dados en el segmento finito $[t_0, t_1] \subset \mathbf{R}$, con la norma

$$\|x(\cdot)\|_r = \max \{ \|x(\cdot)\|_0, \dots, \|x^{(r)}(\cdot)\|_0 \}.$$

4. El espacio l_2 integrado por las sucesiones $x = (x_1, \dots, x_n, \dots)$, para las que $\sum_{i=1}^{\infty} x_i^2 < \infty$ con la norma dada por la fórmula

$$\|x\| = \left(\sum_{i=1}^{\infty} x_i^2 \right)^{1/2}.$$

1.1.3. Producto de los espacios. Sean X e Y ciertos espacios normalizados. El producto cartesiano de $X \times Y$ puede ser transformado en un espacio normalizado introduciéndole la norma

$$\|(x, y)\|_{X \times Y} = \max \{ \|x\|_X, \|y\|_Y \}$$

(es fácil comprobar que todos los axiomas de la norma se cumplen). También son posibles otras normalizaciones.

Señalemos la afirmación evidente: el *producto cartesiano de los espacios banachianos es un producto banachiano*.

1.1.4. Espacio conjugado y operador conjugado. El conjunto X^* de todas las funcionales lineales continuas en X forma un espacio conjugado con X . A su vez, el mismo es un espacio banachiano con respecto a la norma $\|x^*\|_{X^*} = \sup_{\|x\|_X \leq 1} \langle x^*, x \rangle$, donde

$\langle x^*, x \rangle$ significa el efecto que ejerce sobre x la funcional x^* [KF, pág. 171]. El espacio conjugado con el espacio de dimensión finita \mathbf{R}^n es isomorfo a \mathbf{R}^n . El producto escalar de dos vectores $y = (y_1, \dots, y_n) \in \mathbf{R}^n$ y $x = (x_1, \dots, x_n) \in \mathbf{R}^n$ está representado por la suma $\langle y, x \rangle = \sum_{i=1}^n y_i x_i$. Asimismo la suma $\sum_{i=1}^n y_i x_i$ podrá ser designada simplemente por yx si $y \in \mathbf{R}^n$, $x \in \mathbf{R}^n$. En este caso x debe tomarse por columna e y por renglón (y entonces yx será nada más que el producto de las matrices).

Sean X e Y ciertos espacios normalizados; y $\Lambda \in \mathcal{L}(X, Y)$, el operador lineal continuo de X en Y . Entonces se puede determinar el *operador conjugado* $\Lambda^*: Y^* \rightarrow X^*$, de tal manera que $\langle y^*, \Lambda x \rangle = \langle \Lambda^* y^*, x \rangle \forall x \in X$ [KF, pág. 217].

Para una funcional lineal continua en el producto de espacios tiene lugar el siguiente lema evidente.

Lema. Representemos unívocamente cualquier funcional $\Lambda \in (X \times Y)^*$ en forma de

$$\langle \Lambda, (x, y) \rangle = \langle x^*, x \rangle + \langle y^*, y \rangle,$$

donde $x^* \in X^*$ e $y^* \in Y^*$.

Ejercicios

1. ¿Cuáles de las funciones de dos variables enumeradas más abajo y con qué valores paramétricos proporcionan la norma en \mathbb{R}^2 :

- a) $N(x) = (|x_1|^p + |x_2|^p)^{1/p}$, $p > 0$;
 b) $N(x) = |a_{11}x_1 + a_{12}x_2| + |a_{21}x_1 + a_{22}x_2|$;
 c) $N(x) = \max\{|a_{11}x_1 + a_{12}x_2|, |a_{21}x_1 + a_{22}x_2|\}$;
 d) $N(x) = (a_{11}x_1^2 + 2a_{12}x_1x_2 + a_{22}x_2^2)^{1/2}$?

2. Demostrar que las normas $|x| = (x_1^2 + x_2^2)^{1/2}$ y $\|x\|_\infty = \max\{|x_1|, |x_2|\}$ son equivalentes.

3. Demostrar que si $\|\cdot\|$ es una norma en \mathbb{R}^n , la esfera unidad $B = \{x \in \mathbb{R}^n \mid \|x\| \leq 1\}$ en esa norma será un conjunto central simétrico, cerrado, convexo y acotado, cuyo centro (origen de coordenadas) es un punto interno.

4. Demostrar que si B es un conjunto central simétrico, cerrado, convexo y acotado en \mathbb{R}^n , cuyo centro (origen de coordenadas) es un punto interno, existirá una norma tal con la que B será una esfera unidad.

5. Demostrar que todas las normas en \mathbb{R}^n son equivalentes.

6. Demostrar que todos los espacios normalizados de dimensiones finitas son banachianos.

7. Construir un ejemplo de espacio normalizado pero no banachiano.

8. Demostrar que si $(X, \|\cdot\|_X)$ e $(Y, \|\cdot\|_Y)$ son espacios normalizados, en este caso $\|x\|_X + \|y\|_Y$ y $(\|x\|_X^2 + \|y\|_Y^2)^{1/2}$ serán las normas equivalentes en $X \times Y$.

9. Supongamos que el espacio normalizado X conste de funciones continuas en el segmento $[0, 1]$ con la norma $\|x(\cdot)\| = \int_0^1 x(t) dt$. ¿Pertenece la funcional lineal $\langle x^*, x(\cdot) \rangle = x(0)$ al espacio X^* ?

10. ¿A qué será igual la norma $\|x\|$, $x \in \mathbb{R}^2$ si la esfera unidad ha sido deducida por las desigualdades

- a) $B = \{(x_1, x_2) \mid -a_1 \leq x_1 \leq a_1, -a_2 \leq x_2 \leq a_2\}$;
 b) $B = \{(x_1, x_2) \mid \frac{x_1^2}{a_1^2} + \frac{x_2^2}{a_2^2} \leq 1, -b_1 \leq x_1 \leq b_1, -b_2 \leq x_2 \leq b_2\}$?

11. Citar un ejemplo de subespacio bidimensional $C([0, 1])$ cuya esfera unidad es un círculo unidad (con otras palabras: cortar con un plano la esfera unidad del espacio $C([0, 1])$, de tal modo que en la sección se forme un círculo).

12. Sea $X = \mathbb{R}^n$. Hallar la norma del espacio conjugado con $(X, \|x\|)$ si la norma en X se deduce de las relaciones

- a) $N(x) = (|x_1|^2 + |x_2|^2)^{1/2}$;
 b) $N(x) = \max\{|x_1|, |x_2|\}$;
 c) $N(x) = (|x_1|^p + |x_2|^p)^{1/p}$, $p > 1$;
 d) $N(x) = (a_{11}x_1^2 + 2a_{12}x_1x_2 + a_{22}x_2^2)^{1/2}$, $a_{11} > 0$, $a_{11}a_{22} - a_{12}^2 > 0$.

1.2. Algunos teoremas de geometría y análisis funcional

1.2.1. Teoremas de Weierstrass sobre el alcance del máximo y el mínimo. En la mayoría de los casos utilizaremos el siguiente principal

Teorema de Weierstrass. *La función continua que se halla en un subconjunto no vacío cerrado acotado de un espacio de dimensión finita alcanza sus máximo y mínimo absolutos* [15, t. 1, pág. 235].

Deduzcamos de este teorema un simple corolario que utilizaremos muy a menudo.

Corolario. *Si la función f es continua en \mathbb{R}^n y $\lim_{\|x\| \rightarrow \infty} f(x) = +\infty$ ($\lim_{\|x\| \rightarrow \infty} f(x) = -\infty$), en este caso f alcanzará su mínimo (máximo) absoluto en cualquier subconjunto cerrado de \mathbb{R}^n .*

Recordemos que el conjunto A en un espacio métrico se llama *compacto* si de cualquier sucesión de elementos de A se puede elegir una sucesión contenida convergente a un elemento de A , o bien si (que es lo mismo) de cualquier recubrimiento de A por conjuntos abiertos se puede elegir un subrecubrimiento finito. El subconjunto acotado y cerrado del espacio de dimensión finita es un compacto.

1.2.2. Teoremas de separabilidad. Al deducir las condiciones necesarias de extremo (principio de Lagrange) en los problemas convexos (p. 2.3.3) y en los problemas con igualdades y desigualdades (p. 2.4), aprovechamos la propiedad de separabilidad de los conjuntos convexos no intersecables. Citemos los resultados referentes al caso de dimensión finita (en el p. 7.1 se examina el caso de dimensión infinita).

Los conjuntos A y B se denominan *separables* si existe un semiespacio que contenga A , y que los puntos del conjunto B no le pertenezcan o se hallen situados en la frontera de dicho semiespacio.

Análiticamente eso se puede escribir así: existe un vector $\lambda \in \mathbb{R}^n$ ($\lambda \neq 0$) para el cual

$$\inf_{x \in A} \langle \lambda, x \rangle \geq \sup_{x \in B} \langle \lambda, x \rangle.$$

Los conjuntos A y B se llaman *estrictamente separables* si existe un semiespacio tal que contenga el conjunto A y no contenga los puntos de B .

Análiticamente eso se puede escribir así: existe un vector $\lambda \in \mathbb{R}^n$ para el cual

$$\inf_{x \in A} \langle \lambda, x \rangle > \sup_{x \in B} \langle \lambda, x \rangle.$$

Teorema 1 (es el primer teorema de separabilidad para el caso de dimensión finita). *Sean A y B ciertos conjuntos convexos no vacíos en \mathbb{R}^n , $A \cap B = \emptyset$. Entonces los conjuntos A y B serán separables.*

Teorema 2 (es el segundo teorema de separabilidad para el caso de dimensión finita). *Sea A un conjunto cerrado convexo no vacío en \mathbb{R}^n , $b \notin A$. Entonces el punto b se podrá separar estrictamente de A .*

Δ A) **Demostración del teorema 2.** Analicemos el problema sobre la distancia desde el punto b hasta el conjunto cerrado A :

$$|b - x| \rightarrow \inf; \quad x \in A. \quad (\text{Pr})$$

Dado que la función $f(x) = |b - x|$ es continua y

$\lim_{|x| \rightarrow +\infty} f(x) = +\infty$, según el corolario del teorema de Weierstrass (p. 1.2.1), la solución del problema (Pr) existe. Designémosla por \hat{x} . Está claro que $\hat{x} \neq b$ (fig. 1).

Tracemos por el punto \hat{x} el hiperplano $H = \{x \in \mathbb{R}^n \mid \langle \lambda, x \rangle = \langle \lambda, \hat{x} \rangle\}$ perpendicularmente a la recta $b\hat{x}$. Mostremos que el conjunto A y el punto b se hallan en semiespacios opuestos. Si algún punto $a \in A$ se hallara en el semiespacio abierto que contiene el punto b , en

virtud de la convexidad de A resultaría que el segmento $[a, \hat{x}] \in A$. En este caso existiría un punto de ese segmento, perteneciente al interior de la esfera $B(b, |b - \hat{x}|)$, lo cual contradice al hecho de que \hat{x} es el punto de A más cercano a b .

El hiperplano estrictamente divisor está construido. Sin acotar la generalidad podemos estimar que $\langle \lambda, b \rangle < \alpha$. Entonces $\langle \lambda, a \rangle \geq \alpha$ para cualquier $a \in A$.

B) Demostración del teorema 1. La afirmación de que «los conjuntos A y B son separables» equivale a la afirmación de que «el punto cero es separable del conjunto $C \stackrel{\text{def}}{=} A - B = \{x = a - b \mid a \in A, b \in B\}$ ». Efectivamente,

$$\inf_{a \in A} \langle \lambda, a \rangle - \sup_{b \in B} \langle \lambda, b \rangle \geq 0 \Leftrightarrow \inf_{a \in A} \langle \lambda, a \rangle + \inf_{b \in B} \langle \lambda, -b \rangle \geq 0 \Leftrightarrow \inf_{\substack{a \in A \\ b \in B}} \langle \lambda, a - b \rangle \geq 0 = \langle \lambda, 0 \rangle.$$

Por eso para demostrar el teorema es suficiente probar que el punto cero es separable del conjunto C . Está claro que C es un conjunto convexo y que $0 \notin C$.

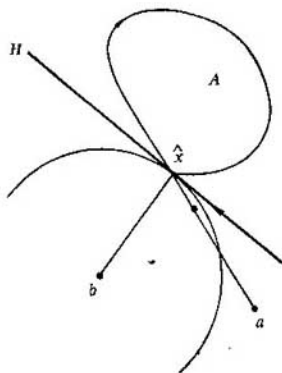


Fig. 1

Si $0 \in \bar{C}$ (clausura del conjunto C), la separabilidad se deduce del teorema 2 ya demostrado. Por eso de aquí en adelante consideraremos que $0 \notin \bar{C}$. Por lo tanto, debemos demostrar la existencia de un hiperplano de apoyo para el conjunto convexo, el cual pase por el punto situado en su frontera.

Supongamos que $\text{int } C = \emptyset$. Entonces la dimensión de la envoltura afín del conjunto C será inferior a n , es decir, $\dim \text{aff } C < n$. En vista de que $0 \in \bar{C}$, resulta que $0 \in \text{aff } C$. En este caso $\text{aff } C$ es el propio subespacio en \mathbb{R}^n , y por eso existe el hiperplano $\langle \lambda, x \rangle = 0 \forall x \in C$ que lo contiene. Dicho hiperplano es precisamente el que se busca.

Sea $\text{int } C \neq \emptyset$, es decir, existe el punto $y \in \text{int } C$ ($y \neq 0$) y, por consiguiente, cierta esfera $B_y \subset C$. Entonces, el punto $-y$ y, simétrica a éste, la esfera B_{-y} con el centro en el punto $-y$, no pertenecen

a un cono $K = \{x = \sum_{i=1}^n t_i c_i, c_i \in C, t_i \geq 0, i = 1, \dots, s, s \in \mathbb{N} \text{ cualquiera}\}$, que es (como se puede comprobar fácilmente) un conjunto convexo. De lo contrario resultaría que $0 \in C$. Así pues, $y \notin \bar{K}$ corresponde a un conjunto convexo cerrado.

Con arreglo al segundo teorema de separabilidad, el punto $-y$ y el conjunto \bar{K} pueden ser estrictamente separados, es decir, existe un vector $\lambda \neq 0$ para el cual

$$\inf_{x \in K} \langle \lambda, x \rangle > \langle \lambda, -y \rangle. \quad (1)$$

Es imposible admitir que para cierto punto $x \in \bar{K}$ se cumpla la desigualdad $\langle \lambda, x \rangle < 0$. De ser así, la cota inferior del primer miembro de la desigualdad (1) sería igual a $-\infty$. Por consiguiente, $\langle \lambda, x \rangle \geq 0 \forall x \in \bar{K}$, además, $\forall x \in C$. Así pues, el hiperplano que divide el punto cero y el conjunto C ya está construido.

Ejercicios

1. Citar un ejemplo de función continua acotada en el subconjunto acotado de una recta para la cual no se alcanzan las cotas inferior y superior.

2. Citar un ejemplo de función continua acotada en el subconjunto cerrado de una recta para la cual no se alcanzan las cotas superior e inferior.

3. Sea X cierto subconjunto de una recta, el cual no es compacto. Demostrar que existe una función continua en X , cuya cota inferior no se puede alcanzar.

4. Averiguar si son compactos los siguientes conjuntos:

a) el semiintervalo $[a, b]$;

b) la sucesión de puntos en la recta $x_n = \frac{1}{n}$, $n = 1, 2, \dots$;

c) el subconjunto de la recta $B = \bigcup_{n=1}^{\infty} \left[n, n + \frac{1}{n} \right]$;

d) el elipsoide $E = \{x = \{x_k\} \mid k \geq 1 \in l_2 \mid \sum_{k=1}^{\infty} k^2 x_k^2 \leq 1\}$ en el espacio l_2 .

5. Citar un ejemplo de conjunto acotado cerrado que no es compacto.

6. Citar un ejemplo de espacio normalizado X y de funcional continua $f: X \rightarrow \mathbb{R}$ tal que $f(x) \rightarrow +\infty$ para $\|x\| \rightarrow \infty$ cuando su cota inferior no se puede alcanzar.

7. Citar un ejemplo de espacio banachiano X , de su subespacio cerrado L y del punto \hat{x} no perteneciente a ese subespacio, tales que no tenga solución el problema de la distancia más corta desde ese punto hasta el referido subespacio.

8. Separar el punto $(2, 3)$ del elipsoide $x^2/4 + y^2/9 = 1$.

1.3. Definiciones de las derivadas

Para las funciones reales de una variable real se emplean dos definiciones:

la existencia de límite finito

$$\lim_{h \rightarrow \lambda} \frac{F(\hat{x} + h) - F(\hat{x})}{h} \quad (1)$$

y la posibilidad de desarrollo asintótico con $h \rightarrow 0$

$$F(\hat{x} + h) = F(\hat{x}) + F'(\hat{x})h - o(h), \quad (2)$$

que conducen a un mismo concepto de diferenciabilidad. Pero ya para las funciones de dos variables y más, existen varios criterios distintos al concepto de diferenciabilidad (suavidad). La definición (1) conduce a conceptos de derivada direccional, de variación de Lagrange y de derivada de Gateaux. La definición (2) conduce a los conceptos de derivada de Fréchet y de diferenciabilidad estricta.

1.3.1. Derivada direccional, variación de Lagrange y derivada de Gateaux. Sean X, Y ciertos espacios normalizados, y $F: X \rightarrow Y$, la aplicación del espacio X o de cierto entorno del punto \hat{x} en el espacio Y . Suponiendo que existe el límite

$$\delta F(\hat{x}, h) = \lim_{\lambda \rightarrow 0} \frac{F(\hat{x} + \lambda h) - F(\hat{x})}{\lambda},$$

el mismo se llama *derivada F en el punto \hat{x} de la dirección h* .

Si la aplicación F dispone en el punto \hat{x} de una derivada en todas las direcciones $h \in X$, dicese que F tiene en el punto \hat{x} *variación de Lagrange*. En este caso la aplicación $h \rightarrow \delta F(\hat{x}, h)$ se denomina *variación de Lagrange*.

Si el operador $\delta F(\hat{x}, \cdot): X \rightarrow Y$ es lineal y continuo en h , dicese que F es *diferenciable según Gateaux en el punto \hat{x}* , mientras que el operador $\delta F(\hat{x}, \cdot)$, llamado *derivada de Gateaux de la aplicación F en el punto \hat{x}* , se designa por $F'_G(\hat{x})$. Por lo tanto, siempre que F sea diferenciable según Gateaux en el punto \hat{x} , para cualquier h fija tendrá lugar el desarrollo

$$F(\hat{x} + \lambda h) = F(\hat{x}) + \lambda F'_G(\hat{x}) |h| + r(h, \lambda),$$

donde $\|r(h, \lambda)\| \rightarrow 0$ para $\lambda \rightarrow 0$.

1.3.2. Derivada de Fréchet y diferenciabilidad estricta. La aplicación F (p. 1.3.1) se llama *diferenciable según Fréchet en el punto \hat{x}* y se escribe $F \in D(\hat{x})$ si existe un operador lineal continuo de X en Y , designado por $F'(\hat{x})$, y una aplicación r de cierto entorno de \hat{x} en Y , tales que

$$\begin{aligned} F(\hat{x} + h) &= F(\hat{x}) + F'(\hat{x}) |h| + r(h), \\ \|r(h)\| &= o(\|h\|) \text{ para } \|h\| \rightarrow 0. \end{aligned} \quad (1)$$

El operador $F'(\hat{x}): X \rightarrow Y$ se llama *derivada de Fréchet*. Brevemente la correlación (1) se puede escribir así:

$$F(\hat{x} + h) = F(\hat{x}) + F'(\hat{x}) |h| + o(h),$$

considerando $o(h)$ como un elemento del espacio Y , para el cual $\|o(h)\| = o(\|h\|)$ cuando $\|h\| \rightarrow 0$. Con $F'(\hat{x}) |h|$ se denota el

valor de la aplicación $F'(\hat{x})$ en el elemento $h \in X$. Si en cada punto x del conjunto abierto U , las aplicaciones $F \in D(x)$ y $x \rightarrow F'(x)$ son continuas, entonces se escribe $F \in C^1(U)$. Está claro que de la diferenciabilidad de Fréchet de la aplicación F en el punto \hat{x} se deduce la diferenciabilidad de Gateaux de la aplicación F en ese mismo punto. Pero ya en el caso bidimensional esos dos conceptos se diferencian. De la diferenciabilidad de Gateaux, según la definición, se desprende la existencia de la variación de Lagrange. Y otra vez (para el caso bidimensional) esos conceptos son diferentes.

La definición de la diferenciabilidad de Fréchet de la aplicación F en el punto \hat{x} , en el lenguaje ε - δ se enuncia así: existe un operador $F'(\hat{x}) \in \mathcal{L}(X, Y)$ tal que para cualquier $\varepsilon > 0$ se encontrará $\delta > 0$ con el que se cumpla, para todas h : $\|h\| < \delta$, la desigualdad

$$\|F(\hat{x} + h) - F(\hat{x}) - F'(\hat{x})[h]\| \leq \varepsilon \|h\|.$$

De la expresión (1) se deduce que la derivada de Fréchet está unívocamente definida, ya que la igualdad $\Lambda_1 h - \Lambda_2 h = o(h)$ para los operadores lineales continuos Λ_1 y Λ_2 será posible tan sólo cuando $\Lambda_1 = \Lambda_2$.

En muchos problemas el análisis de dimensión finita y de dimensión infinita, de diferenciabilidad de Fréchet en un punto, no es suficiente para obtener un resultado satisfactorio. Esa circunstancia obliga a intensificar aún más la diferenciabilidad en el punto.

Supongamos que la aplicación F es diferenciable según Fréchet en el punto \hat{x} . Esa aplicación se llama *estrictamente diferenciable en el punto \hat{x}* (además se escribe $F \in SD(\hat{x})$) si para cualquier $\varepsilon > 0$ se halla $\delta > 0$ tal que para todos los valores de x_1 y x_2 que satisfagan las desigualdades $\|x_1 - \hat{x}\| < \delta$, $\|x_2 - \hat{x}\| < \delta$ se cumpla la desigualdad

$$\|F(x_1) - F(x_2) - F'(\hat{x})[x_1 - x_2]\| \leq \varepsilon \|x_1 - x_2\|.$$

Si $F: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$ es la aplicación de un espacio de dimensión finita \mathbb{R}^n diferenciable en el punto \hat{x} o de cierto entorno del punto \hat{x} en el espacio \mathbb{R}^n , la derivada de Fréchet en \hat{x} será una matriz integrada por las derivadas parciales

$$F'(\hat{x}) = \left(\frac{\partial F_i}{\partial x_j}(\hat{x}) \right), \quad i = 1, \dots, m, \quad j = 1, \dots, n.$$

La misma se llama *matriz de Jacobi*. Si $m = n$, el determinante de dicha matriz se denomina *determinante jacobiano* de la aplicación F en el punto \hat{x} .

1.3.3. Derivadas parciales y derivadas de órdenes superiores. Sean X, Y, Z ciertos espacios normalizados, y U , cierto entorno del punto (\hat{x}, \hat{y}) en $X \times Y$, $F: U \rightarrow Z$.

Si la aplicación $x \rightarrow F(x, \hat{y})$ es diferenciable según Fréchet en el punto \hat{x} , su derivada designada por $F'_x(\hat{x}, \hat{y})$ o $\frac{\partial F(\hat{x}, \hat{y})}{\partial x}$ se llamará *derivada parcial en x* de la aplicación F al punto (\hat{x}, \hat{y}) .

Análogamente se define la derivada parcial en y :

$$F'_y = (\hat{x}, \hat{y}) = \frac{\partial F(\hat{x}, \hat{y})}{\partial y}.$$

Ahora definamos la segunda derivada funcional de varias variables.

Sea U un entorno del punto $\hat{x} = (\hat{x}_1, \dots, \hat{x}_n)$ en \mathbb{R}^n , y $f: U \rightarrow \mathbb{R}$, una función definida y continuamente diferenciable en U . Dícese que la función f es dos veces diferenciable en el punto \hat{x} si existe una forma cuadrática Q tal que

$$f(\hat{x} + h) = f(\hat{x}) + f'(\hat{x})[h] + (1/2)Q(h) + r(h),$$

donde $r(h) = o(|h|^2)$.

La forma cuadrática es definida por la matriz simétrica integrada por las derivadas parciales $\left(\frac{\partial^2 f(\hat{x})}{\partial x_i \partial x_j}\right)$, $i, j = 1, \dots, n$.

Pasemos al caso de dimensión infinita. Sean X, Y ciertos espacios normalizados, y $\mathcal{U} \subset X$, un conjunto abierto. Si la aplicación $f: \mathcal{U} \rightarrow Y$ es diferenciable en cada punto $x \in \mathcal{U}$, entonces será definida la aplicación $x \rightarrow f'(x)$ del conjunto \mathcal{U} en el espacio $\mathcal{L}(X, Y)$. Dado que $\mathcal{L}(X, Y)$ también es un espacio normalizado, se puede plantear la cuestión acerca de la existencia de la *segunda derivada*

$$f''(x) = (f')'(x) \in \mathcal{L}(X, \mathcal{L}(X, Y)).$$

Para $h_1 \in X$ $f''(x)[h_1] \in \mathcal{L}(X, Y)$ tomamos $h_2 \in X$, entonces será definida $f''(x)[h_1, h_2] = f''(x)[h_1][h_2]$. Por consiguiente, será definida la aplicación $f''(x): X \times X \rightarrow Y$ lineal en cada argumento. Análogamente se definen las derivadas de órdenes superiores.

Teorema (de derivadas mixtas). *Si para la aplicación $f: \mathcal{U} \rightarrow Y$ existe la segunda derivada $f''(\hat{x})$, entonces para todos $h_1, h_2 \in X$*

$$f''(\hat{x})[h_1, h_2] = f''(\hat{x})[h_2, h_1]$$

(ATF, pág. 156).

Ejercicios

1. Citar un ejemplo de aplicación continua que no tenga (en el punto fijo) derivada en ninguna dirección.

2. Citar un ejemplo de aplicación que tenga derivada en cualquier dirección, pero que no tenga variación de Lagrange.

3. Citar un ejemplo de aplicación que tenga variación de Lagrange, pero que no tenga derivada de Gateaux.
4. Citar un ejemplo de aplicación que tenga derivada de Gateaux, pero que no tenga derivada de Fréchet.
5. Citar un ejemplo de aplicación que tenga derivada de Fréchet, pero que no sea estrictamente diferenciable.

1.4. Principales teoremas del cálculo diferencial en espacios normalizados

Citemos los teoremas que se usan más a menudo para resolver problemas extremales.

1.4.1. Teorema de superposición. Sean X, Y, Z ciertos espacios normalizados; \mathcal{U} , el entorno del punto \hat{x} en X ; \mathcal{V} , el entorno del punto \hat{y} en Y ; $\varphi(\hat{x}) = \hat{y}$, $\psi: \mathcal{U} \rightarrow Z$, $f = \psi \circ \varphi: \mathcal{U} \rightarrow Z$, la superposición de las aplicaciones φ y ψ .

Entonces, si ψ es diferenciable según Fréchet en el punto \hat{y} , y φ es diferenciable según Fréchet en el punto \hat{x} (si es diferenciable según Gateaux, entonces tiene variación de Lagrange), f posee igual propiedad que φ en el punto \hat{x} y, en este caso, respectivamente,

$$f'(\hat{x}) = \psi'(\hat{y}) \circ \varphi'(\hat{x}),$$

$$f_G(\hat{x}) = \psi'(\hat{y}) \circ \varphi_G(\hat{x}).$$

$$\delta f(\hat{x}, h) = \psi'(\hat{y}) [\delta \varphi(\hat{x}, h)] \quad \forall h \in X.$$

Si ψ es estrictamente diferenciable en \hat{y} , y φ es estrictamente diferenciable en \hat{x} , entonces f será estrictamente diferenciable en \hat{x} .

El teorema de superposición no tiene, generalmente, lugar si ψ es diferenciable tan sólo según Gateaux.

◁ Analicemos detalladamente dos casos extremales: variación de Lagrange y diferenciability estricta.

A) Según la definición de la derivada de Fréchet,

$$\psi(y) = \psi(\hat{y}) + \psi'(\hat{y}) [y - \hat{y}] + o(y - \hat{y}).$$

Por consiguiente,

$$\begin{aligned} \lim_{\lambda \rightarrow 0} \frac{f(\hat{x} + \lambda h) - f(\hat{x})}{\lambda} &= \lim_{\lambda \rightarrow 0} \frac{\psi(\varphi(\hat{x} + \lambda h)) - \psi(\hat{y})}{\lambda} = \\ &= \lim_{\lambda \rightarrow 0} \frac{\psi'(\hat{y}) [\varphi(\hat{x} + \lambda h) - \hat{y}] + o(\varphi(\hat{x} + \lambda h) - \hat{y})}{\lambda} = \\ &= \psi'(\hat{y}) \lim_{\lambda \rightarrow 0} \left[\frac{\varphi(\hat{x} + \lambda h) - \hat{y}}{\lambda} \right] + \lim_{\lambda \rightarrow 0} \frac{o(\varphi(\hat{x} + \lambda h) - \hat{y})}{\lambda} = \\ &= \psi'(\hat{y}) [\varphi'(\hat{x}, h)] + \lim_{\lambda \rightarrow 0} \frac{o(\varphi(\hat{x} + \lambda h) - \hat{y})}{\|\varphi(\hat{x} + \lambda h) - \hat{y}\|} \times \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} & \times \lim_{\lambda \rightarrow 0} \left\| \frac{\varphi(\hat{x} + \lambda h) - \hat{y}}{\lambda} \right\| = \psi'(\hat{y})[\varphi'(\hat{x}, h)] + \\ & + 0 \cdot \|\varphi'(\hat{x}, h)\| = \varphi'(\hat{y})[\varphi'(\hat{x}, h)], \end{aligned}$$

lo cual precisamente demuestra la fórmula de variación de Lagrange de la superposición de las aplicaciones.

B) Como $\varphi \in SD(\hat{x})$, $\psi \in SD(\hat{y})$, para cualesquiera $\varepsilon_1 > 0$, $\varepsilon_2 > 0$ se hallarán $\delta_1 > 0$, $\delta_2 > 0$ tales que de las desigualdades $\|x_i - \hat{x}\| < \delta_1$, $\|y_i - \hat{y}\| < \delta_2$, $i = 0, 1$, se deducirán las desigualdades

$$\|\varphi(x_1) - \varphi(x_2) - \varphi'(\hat{x})[x_1 - x_2]\| \leq \varepsilon_1 \|x_1 - x_2\|, \quad (1)$$

$$\|\psi(y_1) - \psi(y_2) - \psi'(y)[y_1 - y_2]\| \leq \varepsilon_2 \|y_1 - y_2\|. \quad (2)$$

Elijamos $\varepsilon_1 > 0$ y $\varepsilon_2 > 0$ para cualquier $\varepsilon > 0$, de tal modo que se cumpla la desigualdad

$$\varepsilon_1 \varepsilon_2 + \varepsilon_2 \|\varphi'(\hat{x})\| + \varepsilon_1 \|\psi'(\hat{y})\| < \varepsilon.$$

Utilizando ε_1 , ε_2 hallamos $\delta_1 > 0$, $\delta_2 > 0$, de tal modo que tengan lugar las relaciones (1) y (2) y suponiendo, por último, que

$$\delta = \min \{\delta_1, \delta_2/(\varepsilon_1 + \|\varphi'(\hat{x})\|)\}.$$

Y si ahora $\|x_i - \hat{x}\| < \delta$, $i = 0, 1$, en virtud de (1) tenemos

$$\begin{aligned} \|\varphi(x_1) - \varphi(x_2)\| & \leq \varepsilon_1 \|x_1 - x_2\| + \|\varphi'(\hat{x})\| \times \\ & \times \|x_1 - x_2\| \leq \varepsilon_1 + \|\varphi'(\hat{x})\| \|x_1 - x_2\|. \quad (3) \end{aligned}$$

Suponiendo, en esta desigualdad, que $x_i = \hat{x}$, $i = 0, 1$, consecutivamente, obtenemos

$$\|\varphi(x_i) - \varphi(\hat{x})\| = \|\varphi(x_i) - \hat{y}\| \leq (\varepsilon_1 + \|\varphi'(\hat{x})\|) \delta \leq \delta_2,$$

de tal modo que la relación (2) sea válida para $y_i = \varphi(x_i)$. Utilizando ahora las relaciones (1), (2) y (3), obtenemos

$$\begin{aligned} & f(x_1) - f(x_2) - \psi'(\hat{y})[\varphi'(\hat{x})[x_1 - x_2]] \leq \\ & \leq \|\psi(\varphi(x_1)) - \psi(\varphi(x_2)) - \psi'(\hat{y})[\varphi(x_1) - \varphi(x_2)]\| + \\ & + \|\psi'(\hat{y})[\varphi(x_1) - \varphi(x_2) - \varphi'(\hat{x})[x_1 - x_2]]\| \leq \\ & \leq \varepsilon_2 \|\varphi(x_1) - \varphi(x_2)\| + \|\psi'(\hat{y})\| \|\varphi(x_1) - \varphi(x_2) - \varphi'(\hat{x})[x_1 - x_2]\| \leq \\ & \leq \varepsilon_2 (\varepsilon_1 + \|\varphi'(\hat{x})\|) \|x_1 - x_2\| + \|\psi'(\hat{y})\| \varepsilon_1 \|x_1 - x_2\| = \\ & = (\varepsilon_2 \varepsilon_1 + \varepsilon_2 \|\varphi'(\hat{x})\| + \varepsilon_1 \|\psi'(\hat{y})\|) \|x_1 - x_2\| \leq \varepsilon \|x_1 - x_2\|, \end{aligned}$$

esto precisamente significa que $f \in SD(\hat{x})$.

Suponiendo $x_2 = \hat{x}$, $x_1 = \hat{x} + h$ en nuestras consideraciones, obtenemos la demostración del teorema para el caso de diferenciabilidad de φ según Fréchet. La demostración del teorema para el caso de diferenciabilidad de φ según Gateaux se obtiene analizando la fórmula ya demostrada de la variación de Lagrange sobre la superposición de las aplicaciones.

1.4.2. Teorema del valor medio. Se sabe bien que para las funciones numéricas de una variable es válido el teorema de Lagrange también llamado **teorema del valor medio** o **fórmula de incrementos finitos**: si la función $f: [a, b] \rightarrow \mathbb{R}$ es continua en el segmento $[a, b]$ y diferenciable en el intervalo (a, b) , existirá un punto $c \in (a, b)$ tal que

$$f(b) - f(a) = f'(c)(b - a). \quad (1)$$

Es fácil convencerse de que la fórmula (1) también es válida para las funciones numéricas $f(x)$ cuyo argumento pertenece a un espacio normalizado aleatorio. En este caso

$$[a, b] = \{x \mid x = a + t(b - a), \quad 0 \leq t \leq 1\}.$$

Análogamente se define el intervalo (a, b) , mientras que la diferenciabilidad se puede comprender en el sentido de Gateaux. Suponiendo que $\varphi(t) = f(a + t(b - a))$ reducimos la demostración al caso de una variable real.

Para las funciones vectoriales la fórmula (1) no tiene lugar.

Como vemos, en el análisis se usa principalmente no la propia fórmula (1), sino la estimación $|f(b) - f(a)| \leq M(b - a)$ que de ella se desprende, donde $M = \sup_{x \in (a, b)} f'(x)$. Mostremos ahora,

que en esta versión más débil, la afirmación se extiende ya al caso de los espacios normalizados aleatorios. Tradicionalmente esa afirmación lleva el nombre de «teorema del valor medio», aunque, por supuesto, ella debería llamarse «teorema de estimación del incremento finito».

Teorema (del valor medio). Supongamos que X, Y son espacios normalizados y que el conjunto abierto $U \subset X$ contiene el segmento $[a, b]$.

Si la aplicación $f: U \rightarrow Y$ es diferenciable según Gateaux en cada punto $x \in [a, b]$, entonces

$$\|f(b) - f(a)\| \leq \sup_{c \in (a, b)} \|f'_G(c)\| \cdot \|b - a\|.$$

<] En virtud del corolario del teorema de Hahn — Banach (p. 7.1), para cualquier $y \in Y$ y, por consiguiente, también para $y = f(b) - f(a)$ se hallará un elemento $y^* \in Y^*$ tal, que $\|y^*\| = 1$ e $\langle y^*, y \rangle = \|y\|$, es decir, $\langle y^*, f(b) - f(a) \rangle = \|f(b) - f(a)\|$.

Denotemos $\varphi(t) = \langle y^*, f(a + t(b - a)) \rangle$.

Dado que y^* es una funcional lineal continua, y la aplicación f posee en cada punto $[a, b]$ una derivada de Gateaux, entonces, según

el teorema de superposición,

$$\varphi'(t) = \langle y^*, f_G(a + t(b-a)) \rangle [b-a] \quad \forall t \in [0, 1].$$

De la diferenciabilidad de la función φ se deduce su continuidad en $[0, 1]$ y, por lo tanto, a ella se le puede aplicar la fórmula de Lagrange (de incrementos finitos):

$$\varphi(1) - \varphi(0) = \psi'(\theta), \quad \theta \in (0, 1).$$

Por eso

$$\begin{aligned} \|f(b) - f(a)\| &= \langle y^*, f(b) - f(a) \rangle = \varphi(1) - \varphi(0) = \\ &= \langle y^*, f_G(a + \theta(b-a)) \rangle [b-a] \leq \|f_G(a + \\ &+ \theta(b-a))\| [b-a] \leq \|f_G(a + \theta(b-a))\| \cdot \|b-a\| \leq \\ &\leq \sup_{c \in (a, b)} \|f_G(c)\| \cdot \|b-a\|. \quad \triangleright \end{aligned}$$

Citemos algunos corolarios del teorema del valor medio.

Corolario 1. Sean cumplidas todas las condiciones del teorema del valor medio y $\Lambda \in \mathcal{L}(X, Y)$. Entonces

$$\|f(b) - f(a) - \Lambda(b-a)\| \leq \sup_{c \in (a, b)} \|f_G(c) - \Lambda\| \cdot \|b-a\|.$$

\triangleleft Es preciso usar el teorema del valor medio para la aplicación $g(x) = f(x) - \Lambda x$. \triangleright

Corolario 2. Supongamos que X e Y son espacios normalizados, que U es el entorno del punto \hat{x} en X , y que la aplicación $f: U \rightarrow Y$ es diferenciable según Gateaux en cada punto $x \in U$. Si la aplicación $x \rightarrow f_G(x)$ es continua en el punto \hat{x} , la aplicación f será estrictamente diferenciable en \hat{x} (y, por consiguiente, también será diferenciable según Fréchet en ese mismo punto).

\triangleleft En virtud de la continuidad de la aplicación $x \rightarrow f_G(x)$, para cualquier $\varepsilon > 0$, se hallará $\delta > 0$ tal que de la desigualdad $\|x - \hat{x}\| < \delta$ se deducirá la desigualdad

$$\|f_G(x) - f_G(\hat{x})\| < \varepsilon.$$

En virtud de la convexidad de la esfera $B = \hat{B}(\hat{x}, \delta)$, de la condición $x_1, x_2 \in B$ se deduce que $[x_1, x_2] \subset B$. Por el corolario 1 del teorema del valor medio con $\Lambda = f_G(\hat{x})$ obtenemos

$$\begin{aligned} \|f(x_1) - f(x_2) - f_G(\hat{x})[x_1 - x_2]\| &\leq \\ &\leq \sup_{x \in (x_1, x_2)} \|f_G(x) - f_G(\hat{x})\| \cdot \|x_1 - x_2\| \leq \\ &\leq \varepsilon \|x_1 - x_2\|, \end{aligned}$$

lo cual demuestra la estricta diferenciabilidad de la aplicación f en el punto \hat{x} . \triangleright

El corolario 2 nos indica que para verificar la diferenciabilidad de las funcionales concretas es suficiente demostrar la presencia de la derivada de Gateaux y comprobar su continuidad, lo cual ya garantiza su diferenciabilidad estricta (así como la existencia de la derivada de Fréchet).

1.4.3. Fórmula de Taylor. Teorema de diferencial total.

Fórmula de Taylor. Si existe $f^{(n)}(\hat{x})$, entonces

$$f(\hat{x} + h) = f(\hat{x}) + f'(\hat{x})[h] + (1/2) f''(\hat{x})[h, h] + \dots \\ \dots + (1/n!) f^{(n)}(\hat{x})[h, \dots, h] + r(h),$$

donde $\|r(h)\| = o(\|h\|^n)$ con $h \rightarrow 0$ [ATF, pág. 159].

Teorema de diferencial total. Supongamos que X, Y, Z son espacios lineales normalizados; U , el entorno en $X \times Y$; y $F: U \rightarrow Z$, una aplicación que tiene en cada punto $(x, y) \in U$ las derivadas parciales de Gateaux $F_x(x, y)$ y $F_y(x, y)$.

Si las aplicaciones $(x, y) \rightarrow F_x(x, y)$ y $(x, y) \rightarrow F_y(x, y)$ son continuas en el punto $(\hat{x}, \hat{y}) \in U$ de una topología operacional uniforme, F será estrictamente diferenciable en ese mismo punto y, en este caso,

$$F'(\hat{x}, \hat{y})[\xi, \eta] = F_x(\hat{x}, \hat{y})[\xi] + F_y(\hat{x}, \hat{y})[\eta].$$

◁ En virtud de la continuidad de las aplicaciones $F_x(x, y)$ y $F_y(x, y)$ en el punto (\hat{x}, \hat{y}) , para cualquier $\varepsilon > 0$ se puede elegir $\delta > 0$ tal que el entorno «rectangular» $V = \overset{\circ}{B}(\hat{x}, \delta) \times \overset{\circ}{B}(\hat{y}, \delta)$ del punto (\hat{x}, \hat{y}) esté comprendido en U y en él se cumplan las desigualdades

$$\|F_x(x, y) - F_x(\hat{x}, \hat{y})\| < \varepsilon, \quad \|F_y(x, y) - F_y(\hat{x}, \hat{y})\| < \varepsilon.$$

Ahora tenemos

$$\Delta \stackrel{\text{def}}{=} F(x_1, y_1) - F(x_2, y_2) = F_x(\hat{x}, \hat{y}) \times [x_1 - x_2] - \\ - F_y(\hat{x}, \hat{y})[y_1 - y_2] = F(x_1, y_2) - F(x_2, y_1) - \\ - F_x(\hat{x}, \hat{y})[x_1 - x_2] + F(x_2, y_1) - F(x_2, y_2) - \\ - F_y(\hat{x}, \hat{y})[y_1 - y_2].$$

Es fácil ver que si los puntos (x_1, y_2) , (x_2, y_2) se hallan en V , el punto $(x_2, y_1) \in V$ y también ambos segmentos $|(x_1, y_1), (x_2, y_1)|$ y $|(x_2, y_1), (x_2, y_2)|$ se encontrarán en $V \in U$. Por eso las aplicaciones $x \rightarrow F(x, y_1)$ e $y \rightarrow F(x_2, y)$ son diferenciables según Gateaux: la primera tiene la derivada F_x en $[x_1, x_2]$, y la segunda F_y en $[y_1, y_2]$. Empleando el corolario 1 del teorema del valor medio, con arreglo

a dichas aplicaciones, en virtud de (1) obtenemos

$$\begin{aligned} \|\Delta\| \leq & \sup_{\xi \in (x_1, x_2)} \|F_x(\xi, y_1) - F_x(\hat{x}, \hat{y})\| \times \\ & \times \|x_1 - x_2\| + \sup_{\eta \in (y_1, y_2)} \|F_y(x_2, \eta) - \\ & - F_y(\hat{x}, \hat{y})\| \cdot \|y_1 - y_2\| \leq \varepsilon \|x_1 - x_2\| + \varepsilon \|y_1 - y_2\| \end{aligned}$$

para cualesquiera $(x_1, y_1) \in V$, $(x_2, y_2) \in V$, lo cual precisamente demuestra la diferenciabilidad estricta de la aplicación F . \triangleleft

1.4.4. Teoremas de dimensión finita de una función inversa e implícita. Teorema de Lusternik. Teorema de espacio tangente.

Teorema (de dimensión finita de una función inversa). *Supongamos que $\mathcal{U} \in \mathbb{R}^n$ es el entorno del punto $\hat{x} = (\hat{x}_1, \dots, \hat{x}_n)$, y $F: \mathcal{U} \rightarrow \mathbb{R}^n$, una aplicación de clase $C^1(\mathcal{U})$, $F(\hat{x}) = y$. Entonces, si el jacobiano de la aplicación F en el punto \hat{x} es distinto de cero, existirán tales $\varepsilon > 0$, $\delta > 0$ y $K > 0$ que para cualquier y de la esfera $|\hat{y} - y| < \delta$ existirá un sólo punto x en la esfera $|x - \hat{x}| < \varepsilon$, tal que $F(x) = y$, además, $|x - \hat{x}| \leq K |y - \hat{y}|$.*

Nota. El teorema de función inversa ha sido expuesto de la forma en que será utilizado posteriormente. Por regla general suele demostrarse más a menudo, en particular, que la suavidad de la aplicación inversa es igual que la de la suavidad directa, a la fórmula $(F^{-1}(y))' = (F'(F^{-1}(y)))^{-1}$.

Corolario (teorema de dimensión finita de una función implícita).

Sea $\mathcal{U} = \mathbb{R}^k \times \mathbb{R}^s$ el entorno del punto $(\hat{x}, \hat{y}) = (\hat{x}_1, \dots, \hat{x}_k, \hat{y}_1, \dots, \hat{y}_s)$, y $\Psi: \mathcal{U} \rightarrow \mathbb{R}^s$, $\Psi(\hat{x}, \hat{y}) = 0$, $\Psi_y(\hat{x}, \hat{y})$, una matriz invertible. Entonces existirán $K > 0$, $\delta > 0$ y una aplicación $\varphi: B(\hat{x}, \delta) \rightarrow \mathbb{R}^s$ de clase $C^1(B(\hat{x}, \delta))$ tal que

$$\Psi(x, \varphi(x)) = 0, \quad \varphi(\hat{x}) = y, \quad |\varphi(x) - \hat{y}| \leq K |x - \hat{x}|.$$

\triangleleft Supongamos que $n = k + s$, $z = (x, y)$ ($x \in \mathbb{R}^k$, $y \in \mathbb{R}^s$), $F(z) = (x, \Psi(z))$. Entonces la función F en el punto $\hat{z} = (\hat{x}, \hat{y})$ satisfará los requisitos del teorema de función inversa, puesto que

$$F'(\hat{z}) = \begin{bmatrix} I & \Psi_x(\hat{z}) \\ 0 & \Psi_y(\hat{z}) \end{bmatrix}$$

es una matriz regular. Según el teorema de función inversa, existen tales $\delta > 0$, $\varepsilon > 0$ y $K > 0$ que si $|\xi - \hat{x}| + |\eta| < \delta$, se hallará

el único par (x, y) para el cual $|x - \hat{x}| + |y - \hat{y}| < \varepsilon$ y

$$F(x, y) = (\xi, \eta) \Leftrightarrow x = \xi, \quad \psi(x, y) = \eta,$$

$$|x - \hat{x}| + |y - \hat{y}| \leq K (|\xi - \hat{x}| + |\eta|).$$

Suponiendo que $\eta = 0$, resulta que si $|x - \hat{x}| < \delta$, existirá el único $y = \varphi(x)$, $|y - \hat{y}| < \varepsilon$ para el cual

$$F(x, \varphi(x)) = (x, 0) \Leftrightarrow \psi(x, \varphi(x)) = 0,$$

$$|y - \hat{y}| \leq K |x - \hat{x}|. \quad \triangleright$$

Nota. De la fórmula de la derivada de función inversa se deduce inmediatamente que

$$\varphi'(x) = -[F_y(x, \varphi(x))]^{-1} [F_x(x, \varphi(x))].$$

Teorema de Lusternik. Sean X, Z ciertos espacios banachianos, $\mathcal{U} \in \mathcal{Q}(x, x)$ $F: \mathcal{U} \rightarrow Z$. Si $F \in SD(\hat{x})$ y $F'(\hat{x})$ es un epimorfismo, existirá el entorno $U \subset \mathcal{U}$ del punto \hat{x} , el número $K > 0$ y la aplicación $\varphi: U \rightarrow X$ tales que

$$F(x - \varphi(x)) = F(\hat{x}), \quad \|\varphi(x)\| \leq K \|F(x) - F(\hat{x})\|.$$

◁ La demostración de ese teorema se basa en el método modificado de Newton.

A) Sin limitar la generalidad estimamos que $\hat{x} = 0$ y $F(\hat{x}) = 0$. Elegimos $\varepsilon > 0$ tan pequeño que $\hat{B}(0, \varepsilon) \subset \mathcal{U}$ y

$$\|F(x') - F(x'') - F'(0)(x' - x'')\| \leq \frac{1}{2C} \|x' - x''\| \quad (1)$$

para $\|x'\| < \varepsilon_1$, $\|x''\| < \varepsilon$ lo cual es posible ya que $F \in SD(x)$, donde la constante $C > 1$ fue tomada del lema acerca del operador inverso derecho (p. 7.2) para el operador M que también es inverso derecho respecto a $F'(0)$. Supongamos que para $x \in U = \hat{B}(0, \delta)$,

$$\xi_{n+1} = \xi_n - M(F(\xi'_n)), \quad n \geq 0, \quad \xi_0 = x, \quad (2)$$

donde δ es tan pequeño que $\|x\| + O\|F(x)\| < \varepsilon/2$ para $\|x\| < \delta$.

B) Demostremos, por inducción que $\|\xi_n\| < \varepsilon \forall n \geq 0$. Es evidente que $\|\xi_0\| = \|x\| < \varepsilon/2$. Para $n = 1$, de la expresión 2 y del lema acerca del operador inverso derecho obtenemos la estimación

$$\|\xi_1 - x\| = \|MF(x)\| \leq O\|F(x)\|, \quad (3)$$

de donde $\|\xi_1\| < \varepsilon/2$.

Sea $\|\xi_i\| < \varepsilon$ para $i = 0, 1, \dots, k$ ($k \geq 1$). De aquí deducimos que $\|\xi_{k+1}\| < \varepsilon$. Para $i = 0, 1, \dots, k$ de (2) tenemos

$$F'(0)(\xi_{i-1} - \xi_i) + F(\xi_i) = 0, \quad (4)$$

de donde

$$\begin{aligned} \|\xi_{i+1} - \xi_i\|^{(2)} &\leq C \|F(\xi_i)\|^{(4)} = C \|F(\xi_i) - \\ &- F(\xi_{i-1}) - F'(0)(\xi_i - \xi_{i-1})\|^{(1)} \leq \frac{1}{2} \|\xi_i - \xi_{i-1}\| \Rightarrow \\ &\Rightarrow \|\xi_{i+1} - \xi_i\| \leq 2^{-i} \|\xi_1 - x\| < 2^{-i-1} \varepsilon, \\ &i = 1, \dots, k. \end{aligned} \quad (5')$$

De aquí, en virtud de la desigualdad del triángulo, obtenemos

$$\begin{aligned} \|\xi_{k+1}\| &= \|\xi_{k+1} - \xi_k + \xi_k - \xi_{k-1} + \dots + \xi_2 - \\ &- \xi_1 + \xi_1\| \leq \|\xi_{k+1} - \xi_k\| + \|\xi_k - \xi_{k-1}\| + \\ &+ \dots + \|\xi_2 - \xi_1\| + \|\xi_1\| < \frac{\varepsilon}{2} \left(\frac{1}{2} + \frac{1}{4} + \dots + \frac{1}{2^k} \right) + \frac{\varepsilon}{2} < \varepsilon. \end{aligned}$$

Así pues, hemos obtenido que $\|\xi_{k+1}\| < \varepsilon$, de donde por inducción resulta que $\|\xi_n\| < \varepsilon \forall n \geq 0$.

C) De las desigualdades (5), (5') se desprende que

$$\begin{aligned} \|\xi_{n+m} - \xi_n\| &= \|\xi_{n+1} - \xi_n\| \left(1 + \frac{1}{2} + \dots + \frac{1}{2^{m-1}} \right) \leq \\ &\leq 2 \|\xi_{n+1} - \xi_n\| \leq \frac{2}{2^n} \|\xi_1 - x\| \rightarrow 0 \text{ para } n \rightarrow \infty, \end{aligned}$$

es decir, $\{\xi_n\} \geq 0$ es una sucesión fundamental que converge en virtud del carácter banachiano de X .

Denotemos $\psi(x) = \lim_{n \rightarrow \infty} \xi_n$; entonces

$$\begin{aligned} \|\xi_n - x\| &\leq \|\xi_n - \xi_{n-1}\| + \|\xi_{n-1} - \xi_{n-2}\| + \dots \\ &\dots + \|\xi_2 - \xi_1\| + \|\xi_1 - x\| \leq \|\xi_1 - x\| \left(\frac{1}{2^{n-1}} + \frac{1}{2^{n-2}} + \dots + 1 \right) \leq \\ &\leq 2 \|\xi_1 - x\|. \end{aligned}$$

Al pasar al límite obtenemos

$$\|\psi(x) - x\| \leq 2 \|\xi_1 - x\| \stackrel{(3)}{\leq} 2C \|F(x)\| = K \|F(x)\|,$$

además,

$$\|\psi(x)\| \leq \|x\| + 2 \|\xi_1 - x\| \stackrel{(3)}{<} \varepsilon.$$

De aquí y de (1) se deduce que F es continua en el punto $\psi(x)$ y, por eso, de (4) obtenemos

$$F(\psi(x)) = \lim_{n \rightarrow \infty} F(\xi_n) = - \lim_{n \rightarrow \infty} F'(0)(\xi_{n+1} - \xi_n) = 0.$$

Sea X un espacio normalizado, y M , cierto subconjunto de ese espacio. El elemento $h \in X$ se llama *vector tangente (semitangente) unilateral al conjunto M en el punto $\hat{x} \in M$* si existen $\varepsilon > 0$ y la aplicación $r: [0, \varepsilon] \rightarrow X$ tales que:

- $x + th + r(t) \in M \forall t \in [0, \varepsilon]$;
- $\|r(t)\| = o(t)$ cuando $t \rightarrow +0$.

El vector h se llama *tangente al conjunto M en el punto \hat{x}* , siempre que los vectores h y $-h$ sean tangentes unilaterales a M en \hat{x} . El conjunto de todos los vectores tangentes a M en el punto \hat{x} se designa por $T_{\hat{x}}M$, y el conjunto de los vectores tangentes unilaterales, por $T_{\hat{x}}^+M$. Es evidente que tanto $T_{\hat{x}}M$ como $T_{\hat{x}}^+M$ son conos. Si el conjunto $T_{\hat{x}}M$ es un subespacio en X , el mismo se llama *espacio tangente a M en el punto \hat{x}* .

En muchos casos, incluido el que representa interés para la teoría de problemas extremales, el conjunto de vectores tangentes se define con ayuda de este corolario del teorema de Lusternik.

Teorema (del espacio tangente). Sean X, Z ciertos espacios banachianos, $\mathcal{U} \in \mathcal{O}(\hat{x}, X)$, $F: \mathcal{U} \rightarrow Z$, $F \in SD(\hat{x})$ y $F(\hat{x})$, cierto epimorfismo, $M = \{x \in X \mid F(x) = F(\hat{x})\}$.

Entonces

$$T_{\hat{x}}M = \text{Ker } F'(\hat{x}).$$

A) Sea $h \in T_{\hat{x}}M$, $r(\cdot)$ la aplicación de la definición del vector tangente. Dado que $F \in SD(\hat{x})$, para pequeños valores de a :

$$F(\hat{x}) = F(\hat{x} + ah + r(a)) = F(\hat{x}) + aF'(\hat{x})[h] + o(a).$$

De aquí $aF'(\hat{x})[h] + o(a) = 0$ y, por lo tanto, $F'(\hat{x})[h] = 0$, es decir, $T_{\hat{x}}M \subset \text{Ker } F'(\hat{x})$.

B) Sea $h \in \text{Ker } F'(\hat{x})$. Supongamos que $r(a) = \varphi(\hat{x} + ah)$, donde φ es una aplicación construida en el teorema de Lusternik. Entonces

$$F(\hat{x} + ah - r(a)) = F(\hat{x}),$$

$\|r(a)\| = \|\varphi(\hat{x} + ah)\| \leq K \|F(\hat{x} + ah) - F(\hat{x})\| = o(a)$, es decir, $h \in T_{\hat{x}}M$. \square

Ejercicios

1. Construir dos aplicaciones φ y ψ tales que φ sea diferenciable según Fréchet, y ψ diferenciable según Gateaux, pero que el teorema de superposición no tenga lugar: $\psi \circ \varphi$ no es diferenciable según Gateaux.

2. Citar un ejemplo de aplicación para la cual no sea válida la fórmula de incrementos finitos: $f(b) - f(a) \neq f'(c)(b-a) \forall c \in [a, b]$.

3. Demostrar que si X es un espacio normalizado, $\mathcal{U} \in \mathcal{O}(\hat{x}, X)$, $F: \mathcal{U} \rightarrow \mathbb{R}^n$, $F(x) = (f_1(x), \dots, f_n(x))$, $F \in D(\hat{x})$, entonces $F^1(\hat{x})$ será un epimorfismo tan sólo y solamente cuando las funcionales lineales $f'_1(\hat{x}), \dots, f'_n(\hat{x})$ sean linealmente independientes.

1.5. Elementos del análisis convexo

Llámanse análisis convexo la parte de las matemáticas donde se estudian los objetos convexos: conjuntos, funciones y problemas extremales.

1.5.1. Definiciones. Sea X un espacio lineal. El conjunto $A \subset X$ se llamará *convexo* si para cualesquiera dos puntos x_1 y x_2 de A y para cualquier número α del segmento $[0, 1]$, el elemento $\alpha x_1 + (1 - \alpha)x_2$ pertenece a A .

Todo triángulo en el plano es convexo. Entre los cuadrángulos existen tanto convexos como no convexos. Las esferas en un espacio normalizado son conjuntos convexos. En particular, son convexas, cuando $p \geq 1$, las esferas unidades $Bl_p^n := \{x \in \mathbb{R}^n \mid \sum_{i=1}^n |x_i| \leq p\}$ de los espacios normalizados l_p^n .

También son convexos los semiespacios (es decir, los conjuntos de tipo $\{x \mid (x, \xi) \leq \beta\}$) y sus intersecciones. La intersección de un número finito de semiespacios en \mathbb{R}^n se llama *poliedro convexo*.

El conjunto K se llama *cono* si de la condición $x \in K$ se deduce que $\alpha x \in K$ para cualquier α positivo. Son *conos convexos* los representados por conjuntos convexos.

He aquí ejemplos de conos convexos: ángulo de apertura $\leq \pi$ en el plano; octante no negativo \mathbb{R}_+^n en \mathbb{R}^n ; conjunto de funciones no negativas en el espacio $C(T)$, donde T es un compacto; semiespacios acotados por hiperplanos que pasan por el cero en \mathbb{R}^n , así como sus intersecciones. La intersección de un número finito de semiespacios acotados por hiperplanos que atraviesan al cero se llama *ángulo poliedro con vértice en el cero*.

Supongamos que se ha dado la función $f: X \rightarrow \bar{\mathbb{R}}$ ($\bar{\mathbb{R}} := \mathbb{R} \cup \{\pm\infty\}$). Con cada una de tales funciones f se hallan relacionados dos conjuntos:

$\text{dom} f := \{x \mid f(x) < +\infty\}$ es un conjunto efectivo, y

$\text{epi} f := \{(\alpha, x) \in \mathbb{R} \times X \mid \alpha \geq f(x), x \in \text{dom} f\}$, la *supergráfica* de f .

La función f se denomina *convexa* si la supergráfica de f es un conjunto convexo. La función $p: X \rightarrow \mathbb{R}^*$ ($\mathbb{R}^* := \mathbb{R} \cup \{+\infty\}$) se llama *convexa homogénea* o *sublineal* si la subgráfica de p es un cono convexo. También se puede decir así. La función p es sublineal si $p(\alpha x) = \alpha p(x) \forall \alpha > 0, x \in X$ y $p(x_1 + x_2) \leq p(x_1) + p(x_2) \forall x_1, x_2 \in X$. La función f se llama *propia* si $f(x) > -\infty \forall x (\Leftrightarrow f: X \rightarrow \mathbb{R}^*)$ y $\text{dom} f \neq \emptyset$.

De la definición de conjunto convexo se deduce inmediatamente que la función propia será convexa cuando y sólo cuando se cumpla la *desigualdad de Jensen*:

$$f(\alpha x_1 + (1 - \alpha)x_2) \leq \alpha f(x_1) + (1 - \alpha)f(x_2) \forall x_1,$$

$$x_2 \in X, \quad \alpha \in [0, 1].$$

Como ejemplos de funciones convexas de una variable son: los exponentes $\exp(ax)$, $a \in \mathbf{R}$, las funciones potenciales $|x|^p$, $p \geq 1$, y también x^β para $x > 0$ y $+\infty$ para $x \leq 0$ si $\beta < 0$. Como norma en cualquier espacio normalizado sirve el ejemplo de función sublineal.

Cualquier función afín en \mathbf{R}^n , es decir, la $a(x) := \sum_{i=1}^n \alpha_i x_i + \alpha$ es, por supuesto, convexa, y cualquier función lineal es sublineal. La función igual al máximo de cierta familia de funciones afines (lineales) es una función convexa (sublineal).

Los problemas extremales convexos se examinan en los párrafos 2 y 3.

Sea C cierto subconjunto finito X , es decir, $C := \{x_1, \dots, x_n\}$.

El elemento $x = \sum_{i=1}^n \alpha_i x_i$, $\alpha_i \geq 0$, $\sum_{i=1}^n \alpha_i = 1$ se llama *combinación convexa* de C , el elemento $\xi = \sum_{i=1}^n \beta_i x_i$, $\beta_i \geq 0$, *combinación cónica* de C . La totalidad de combinaciones convexas (cónicas) de los subconjuntos finitos del conjunto A se llama *envoltura convexa (cónica)* de A y se designa por $\text{co}A$ (cone A).

Se puede demostrar fácilmente que el conjunto $\text{co}A$ coincide con la intersección de todos los conjuntos que contienen A (esa propiedad se toma, a veces, por definición de $\text{co}A$), mientras que el conjunto $\text{Cone}A$ coincide con la intersección de todos los conos convexos que contienen A .

La envoltura convexa de un número finito de puntos se llama *poliedro convexo*, mientras que la envoltura cónica convexa de un número finito de puntos se denomina como *finitamente generado*. Entre los poliedros convexos tienen tal estructura (en cierto grado) los simplex (envolturas convexas de un número finito de puntos afinamente independientes en \mathbf{R}^n), o sea, los triángulos en \mathbf{R}^2 y las pirámides triangulares en \mathbf{R}^3 .

En la estructura de los conjuntos convexos desempeñan un papel especial los puntos extremos. Se dice que el punto x del conjunto convexo A es *extremo* si no existen puntos $x_1 \neq x_2$, $x_1, x_2 \in A$ y si los números λ , $0 < \lambda < 1$ son tales que $x = \lambda x_1 + (1 - \lambda)x_2$. Los puntos extremos son los vértices de los poliedros. Aquí tiene lugar el teorema de Minkowski: el conjunto compacto en \mathbf{R}^n es la envoltura convexa de sus puntos extremos.

1.5.2. Operaciones con objetos convexos. Citemos algunas operaciones algebraicas y teóricas de conjunto que se realizan con los objetos convexos. Se puede demostrar elementalmente que dichas operaciones permiten transformar los objetos convexos en convexos.

Operaciones con las funciones. 1) Suma $(f_1 + f_2)(x) := f_1(x) + f_2(x)$; 2) convolución: $(f_1 \oplus f_2)(x) := \inf \{f_1(x_1) + f_2(x_2) \mid x_1 + x_2 = x\}$; 3) máximo: $(f_1 \vee f_2)(x) := \max \{f_1(x), f_2(x)\}$; 4) envoltura convexa del mínimo: $(f_1 \text{ co } \wedge f_2)(x) := \min \{\alpha f_1(x_1) + (1 - \alpha) + (1 - \alpha) f(x_2) \mid \alpha \in [0, 1], \alpha x_1 + (1 - \alpha)x_2 = x\}$.

La tercera operación puede extenderse naturalmente a la familia aleatoria de funciones convexas.

Operaciones con los conjuntos: 1) suma: $A_1 + A_2 := \{x \mid x = x_1 + x_2, x_1 \in A_1, x_2 \in A_2\}$; 2) convolución $- A_1 \mid + \mid A_2 := \bigcup (\alpha A_1 \mid (1 - \alpha) A_2), \alpha \in [0, 1]$; 3) intersección: $A_1 \cap A_2 := \{x \mid x \in A_1, x \in A_2\}$; 4) envoltura convexa de una unión: $A_1 \text{ co } \cup A_2 = \text{co} (A_1 \cup A_2)$.

La tercera operación puede aplicarse a cualquier familia de conjuntos convexas. Las operaciones 1), 3) y 4), tanto con las funciones como con los conjuntos, son absolutamente habituales, lo que no se puede decir acerca de las operaciones 2 (de convolución). Su sentido y significado serán aclarados cuando se trate de las relaciones duales.

Conforme a la idea general de este libro, en su primera parte nos limitaremos principalmente al caso de dimensión finita. En la segunda parte se hablará del análisis convexo en un espacio de dimensión infinita. En la primera parte X es \mathbb{R}^n .

Una de las propiedades más importantes de los objetos convexas es que ellos admiten la definición dual: en los espacios principal y «dual». En el caso de dimensión finita (cuando $X = \mathbb{R}^n$), el espacio dual (espacio de funcionales lineales) puede ser identificado con \mathbb{R}^n , facilitando asimismo nuestro problema.

Pasemos a la definición de los operadores duales.

Sea $f: \mathbb{R}^n \rightarrow \overline{\mathbb{R}}$ cierta función. Llámase *transformación de Legendre - Young - Fenchel de la función f* la función

$$f^*(y) := \sup_x (\langle x, y \rangle - f(x)).$$

De la definición de f^* se desprende que f^* es la cota superior de la familia de funciones afines, es decir, f^* es convexa.

La función $f^{**}(x) := \sup_y (\langle x, y \rangle - f^*(y))$ se denomina *segunda conjugada* con f . De la definición de función conjugada se deduce la desigualdad de Young:

$$\langle x, y \rangle \leq f(x) + f^*(y).$$

Es fácil calcular que la función afín $x \rightarrow a(x; \xi, \alpha) := \sum_{i=1}^n \xi_i x_i - \alpha$ será conjugada con la función «elemental» $e(y; \xi, \alpha)$, igual a α en el punto ξ y a $+\infty$ en los demás puntos y , al contrario, $e^*(0; \xi, \alpha) = a(0; \xi, \alpha)$.

Sea A un subconjunto no vacío en \mathbb{R}^n . Llámase *polar* del conjunto A el conjunto

$$A^0 := \{y \in \mathbb{R}^n \mid \langle x, y \rangle \leq 1 \forall x \in A\}.$$

Llámase *bipolar* el conjunto $A^{00} = \{x \in \mathbb{R}^n \mid \langle x, y \rangle \leq 1 \forall y \in A^0\}$. De la definición de A^0 se deduce que aquí se trata de la intersección de una familia de semiespacios que contienen cero, es decir, de un conjunto convexo cerrado que contiene cero.

Es fácil comprender que la polar del segmento $[0; x]$ es el semiplano $\Pi_x := \{y \mid \langle x, y \rangle \leq 1\}$ y, viceversa, $\Pi_x^o = [0, x]$. Notemos también que la polar de la esfera $B(0, r) := \{x \mid |x| \leq r\}$ es la esfera $B(0, r^{-1})$.

Sea K un cono en \mathbb{R}^n . Llámase *cono conjugado* con K el conjunto

$$K^* := \{y \in \mathbb{R}^n \mid \langle x, y \rangle \geq 0 \quad \forall x \in K\}.$$

El cono $K^{**} := \{x \in \mathbb{R}^n \mid \langle x, y \rangle \geq 0 \quad \forall y \in K^*\}$ se llama *segundo cono conjugado* con K . De la definición de K^* se desprende que ese conjunto es la intersección de ciertos semiespacios cuyas fronteras son los hiperplanos que pasan por el cero. Por lo tanto, K^* es un cono convexo cerrado. Además, se ve con evidencia que $K^* = -K^o$.

Llámase *subdiferencial de la función sublineal* p el conjunto

$$\partial p := \{y \mid \langle x, y \rangle \leq p(x) \quad \forall x\}.$$

Es fácil comprender que la subdiferencial de la norma euclídea $x \rightarrow |x|$ en \mathbb{R}^n es la esfera $B(0, 1) = \{x \mid |x| \leq 1\}$.

Llámase *subdiferencial de la función f (convexa propia) en el punto \hat{x}* el siguiente conjunto:

$$\partial f(\hat{x}) := \{y \in \mathbb{R}^n \mid \langle x, -\hat{x}, y \rangle \leq f(x) - f(\hat{x}) \quad \forall x\}.$$

De las definiciones se deduce inmediatamente que ∂p y $\partial f(\hat{x})$ son subconjuntos convexos en \mathbb{R}^n . Es fácil demostrar que ellos están cerrados.

Sea A un subconjunto no vacío en \mathbb{R}^n . La función

$$sA(y) := \sup \{\langle x, y \rangle \mid x \in A\}$$

se llama *función de apoyo* de A .

La subdiferencial de la función lineal $x \rightarrow \langle x, \xi \rangle$ coincide con $\{\xi\}$. La función de apoyo del elemento ξ es una función lineal de $\langle \cdot, \xi \rangle$.

Después de cada definición se han dado ejemplos que podían parecer artificiales. En realidad, ellos entrañan gérmenes de aquellas relaciones de dualidad de las que vamos a tratar en los puntos que siguen.

Citemos dos definiciones más. Sea A un subconjunto no vacío en \mathbb{R}^n . La función

$$\mu A(x) := \inf \{\alpha > 0 \mid \alpha^{-1}x \in A\} \quad (\inf \emptyset = +\infty)$$

se llama *función de Minkowski*, mientras que

$$\delta A(x) := \begin{cases} 0, & x \in A; \\ \infty, & x \notin A \end{cases}$$

se denota *función indicadora*. La función de Minkowski, correspon-

diente a la esfera Blp^n , es la norma en l_p^n .

$$\mu(Bl_p^n)(x) = \left(\sum_{i=1}^n \|x_i\|^p \right)^{1/p}, \quad 1 \leq p < \infty,$$

$$\mu(Bl_\infty^n)(x) = \max_{1 \leq i \leq n} |x_i|.$$

De la definición de μA (para A convexo) se deduce inmediatamente dicha función convexa homogénea (sublineal).

1.5.3. Teoremas de dualidad y compacidad. Enunciemos el sentido exacto de la declaración acerca de que los objetos convexos tienen doble descripción. Ese sentido es revelado por el teorema siguiente.

Teorema de dualidad. a) *La función $f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ coincidirá con su segunda conjugada cuando y sólo cuando la misma sea convexa y cerrada (es decir, cuando su supergráfica sea cierto conjunto convexo y cerrado).*

b) *Sea A un conjunto no vacío en \mathbb{R}^n . El conjunto coincidirá con su bipolar cuando y sólo cuando A sea convexo, cerrado y contenga el cero.*

c) *El cono $K \subset \mathbb{R}^n$ coincidirá con su segundo conjugado, siempre que el mismo sea convexo y cerrado.*

d) *Sea $p: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ una función homogénea de primer grado con una subdiferencial no vacía. Para que se cumpla la igualdad $s\partial p = p$ es necesario y suficiente que p sea sublineal y cerrada.*

e) *Sea A un conjunto no vacío en \mathbb{R}^n . Para que se cumpla la relación $\partial sA = A$ es necesario y suficiente que A sea convexo y cerrado.*

La afirmación a) suele denominarse *teorema de Fenchel — Moreau*, y la afirmación b), *teorema de la bipolar*. Expresemos algunos corolarios del referido teorema, representándolos en forma de igualdades algebraicas o teóricas.

α) Sea f una función convexa cerrada propia. Entonces de a) se desprende que f , siendo, por un lado, la envoltura convexa de las funciones «elementales» asociadas $e(0; x, f(x))$, $x \in \text{dom} f$, por otro lado será la cota superior de una familia de funciones afines, o sea, de $\sup \{a(\cdot; y, f^*(y)) \mid y \in \text{dom} f^*\}$.

β) Sea A un subconjunto no vacío, convexo y cerrado en \mathbb{R}^n y $0 \in A$. Entonces $A = \bigcup_{x \in A} [0, x] = \bigcap_{y \in A^n} \Pi_y$, donde $\Pi_y = \{x \mid x, y \leq 1\}$.

γ) Sea p una función cerrada sublineal y $\partial p \neq \emptyset$. Entonces $p = \sup \{ \langle \cdot, y \rangle \mid y \in \partial p \}$.

δ) Sea A un subconjunto no vacío convexo y cerrado. Entonces

$$A = \bigcup_{x \in A} \{x\} = \bigcap_{x \in \partial s A} \Pi(y, sA(y)),$$

$$\Pi(y, \alpha) := \{x \mid \langle x, y \rangle \leq \alpha\}.$$

Precisamente estas relaciones revelan la dualidad de definición de los objetos convexos. Reformulémoslas verbalmente.

La función convexa cerrada propia es la cota superior de las

funciones afines que no la superan (Minkowski). La función sublineal cerrada con una subdiferencial no vacía es la cota superior de las funciones lineales que no la superan (Hermander). El subconjunto convexo cerrado es la intersección de los subespacios que lo contienen (Minkowski).

En la segunda parte del libro (p. 8.1), el teorema de dualidad será demostrado totalmente en la variante de dimensión infinita. Todas las afirmaciones a) — d) tienen, en esencia, igual validez. Las afirmaciones b) — d) de la segunda parte del libro se deducen de a), o sea, del teorema de Fenchel — Moreau. Aquí demostraremos tan sólo la afirmación b), es decir, el teorema de la bipolar.

◁ De la definición de la bipolar se desprende que

$$A^{00} = \bigcap_{y \in A^0} \Pi_y, \quad \Pi_y = \{x \mid \langle x, y \rangle \leq 1\}.$$

Está claro que Π_y es un subconjunto convexo cerrado que contiene cero. Por lo tanto, si $A = A^{00}$, entonces A será convexo, cerrado y contendrá cero. Ahora demos-tremos ese teorema en otro sentido. Si $x \in A$ e $y \in A^0$, de la definición resultará que $\langle x, y \rangle \leq 1$, es decir, $A \subset A^{00}$. Supongamos que tenemos el elemento $\hat{x} \in A^{00} \setminus A$. Entonces (en virtud de la suposición de que A es convexo y cerrado), en el segundo teorema de separabilidad se hallará un elemento $\hat{y} \in \mathbb{R}^n$ tal que

$$\sup_{x \in A} \langle x, \hat{y} \rangle \leq 1, \quad \langle \hat{x}, \hat{y} \rangle \geq 1.$$

La primera desigualdad evidencia que $\hat{y} \in A^0$, lo cual significa que para $\hat{x} \in A^{00}$ debe cumplirse la desigualdad $\langle \hat{x}, \hat{y} \rangle \leq 1$, y eso contradice la segunda desigualdad anotada.

Señalemos el siguiente resultado.

Teorema de compacidad de la polar y la subdiferencial. a) Sea A un entorno abierto de cero en \mathbb{R}^n . Entonces la polar A será compacta. b) Sea p una función continua sublineal en \mathbb{R}^n . Entonces la subdiferencial de p será un compacto convexo. Si p es una función sublineal cerrada, entonces ∂p será un conjunto convexo cerrado.

Ambos resultados de compacidad admiten generalizaciones de dimensiones finitas. Sus demostraciones se exponen en el p. 8.1. En el caso de dimensión finita todo resulta muy sencillo.

◁ a) Ya hemos utilizado el hecho de que la polar es un conjunto convexo cerrado. Si la esfera $B(0, r) = \{x \mid \|x\| \leq r\}$ está contenida en A , para las polares tendremos un encaje inverso. Pero $(B(0, r))^0 = B(0, r^{-1})$. Así, A^0 es un conjunto cerrado acotado en \mathbb{R}^n es decir, un conjunto compacto.

b) Sea p una función sublineal continua. Siempre se puede estimar que $p \geq 0$ (sustrayendo, si no es así, la función lineal de la subdiferencial). Sea $M = \max \{p(x) \mid \|x\| = 1\}$. Entonces, en virtud de la homogeneidad de $p(x) \leq M \|x\| =: p_0(x) \forall x$, por consiguiente, $\partial p \subset \partial p_0(x) = B(0, M)$.

El carácter cerrado de ∂p es evidente, por lo tanto (en caso de la continuidad de p), ∂p es un conjunto acotado cerrado, o sea, un conjunto compacto.

1.5.4. **Cálculo convexo.** En el p. 1.5.2 fueron introducidas las operaciones con objetos convexos (sumas, convoluciones, etc.) y luego los operadores de dualidad (conjugación de funciones y conos, de la polar, de ∂ y, de s). El cálculo convexo constituye un conjunto de fórmulas de este tipo. Supongamos que el objeto convexo ha sido formado, digamos, por dos elementos mediante cierta operación. Es necesario expresar el operador dual de dicho objeto mediante los operadores duales de las componentes. En este sentido el cálculo convexo es afín al cálculo diferencial.

Las fórmulas del cálculo convexo se dividen en dos clases. Unas son válidas siempre y entonces escribimos $=$, y otras son vigentes al observarse determinadas condiciones. Entonces escribimos \cong .

A continuación se expone la tabla de las fórmulas principales.

I. Cálculo de la transformación de Legendre — Young — Fenchel.

$$1. (f_1 \oplus f_2)^* = f_1^* + f_2^*.$$

$$2. (f_1 \uparrow f_2)^* \cong f_1^* \oplus f_2^*.$$

$$3. (f_1 \text{ co } \wedge f_2)^* = f_1^* \vee f_2^*.$$

$$4. (f_1 \vee f_2)^* \cong f_1^* \text{ co } \wedge f_2^*.$$

II. Cálculo subdiferencial:

$$1. \partial (p_1 + p_2) \cong \partial p_1 - \partial p_2.$$

$$2. \partial (p_1 \vee p_2) \cong \partial p, \text{ co } \cup \partial p_2.$$

III. Cálculo de las polares:

$$1. (A_1 + A_2)^0 = A_1^0 \uparrow \mp A_2^0.$$

$$2. (A_1 \uparrow \mp A_2)^0 \cong A_1^0 + A_2^0.$$

$$3. (A_1 \cap A_2)^0 \cong A_1^0 \text{ co } \cup A_2^0.$$

$$4. (A_1 \text{ co } \cup A_2)^0 = A_1^0 \cap A_2^0.$$

IV. Cálculo de las funciones de apoyo:

$$1. s(A_1 + A_2) = sA_1 + sA_2.$$

$$2. s(A_1 \cap A_2) \cong sA_1 \oplus sA_2 (\cong sA_1 \text{ co } \wedge sA_2).$$

$$3. s(A_1 \text{ co } \cup A_2) = sA_1 \vee sA_2.$$

De las fórmulas I — IV y de las expresiones $K^* = -K^0$, $L^\perp = -L^0$ resultan las relaciones explícitas para los anuladores y conos conjugados:

$$1. (L_1 + L_2)^\perp = L_1^\perp \cap L_2^\perp.$$

$$2. (L_1 \cap L_2)^\perp \cong L_1^\perp + L_2^\perp.$$

$$3. (K_1 + K_2)^* = K_1^* \cap K_2^*$$

$$4. (K_1 \cap K_2)^* = K_1^* + K_2^*$$

Las fórmulas I.1, I.2, III.1 y III.2 revelan el sentido y la importancia de las operaciones de convolución para las funciones y conjuntos.

Exponemos la demostración de las dos fórmulas más importantes de la tabla presentada.

Fórmula de Moreau — Rocafellar. Sean p_1 y p_2 ciertas funciones lineales, de las cuales p_1 es continua y p_2 cerrada. Entonces,

$$\partial(p_1 + p_2) = \partial p_1 - \partial p_2.$$

◁ Si $y \in \partial p_1 + \partial p_2$, es decir, si $y = y_1 + y_2$, $y_i \in \partial p_i$, $i = 1, 2$, entonces $\langle y, y_1 \rangle \leq p_1(x) \forall x$. Por consiguiente, $\langle x, y \rangle \leq (p_1 + p_2)(x) \forall x$, es decir, $y \in \partial(p_1 + p_2) \Rightarrow \partial p_1 + \partial p_2 \subset \subset \partial(p_1 + p_2)$.

Supongamos que $\partial p_1 + \partial p_2 \neq \partial(p_1 + p_2)$ e $\hat{y} \in \partial(p_1 - p_2) \setminus \partial(p_1 + p_2)$. En virtud del teorema de compacidad, ∂p_i es un compacto convexo, y ∂p_2 , un conjunto convexo cerrado. Por lo tanto resulta que $\partial p_1 + \partial p_2$ es un conjunto convexo cerrado y, valiéndose del segundo teorema de separabilidad, se puede hallar un elemento \hat{x} tal que

$$\sup_{y_i \in \partial p_i} \langle \hat{x}, y_1 + y_2 \rangle < \langle \hat{x}, \hat{y} \rangle.$$

Pero, por definición, $\sup \{ \langle \hat{x}, y_1 + y_2 \rangle \mid y_i \in \partial p_i, i = 1, 2 \} \neq \neq s\partial p_1(\hat{x}) + s\partial p_2(\hat{x}) = (\text{según el teorema de dualidad d}) = = p_1(\hat{x}) + p_2(\hat{x})$. Resulta que $p_1(\hat{x}) + p_2(\hat{x}) < \langle \hat{x}, \hat{y} \rangle$. Eso contradice la hipótesis de que $\hat{y} \in \partial(p_1 - p_2)$. ▷

Fórmula de Dubowizki — Miliutin. Sean p_1 y p_2 ciertas funciones continuas sublineales. En este caso

$$\partial(p_1 \vee p_2) = \text{co}(\partial p_1 \cup \partial p_2).$$

◁ Si $y \in \text{co}(\partial p_1 \cup \partial p_2)$, es decir, si $y = \alpha y_1 + (1 - \alpha) y_2$, $y_i \in \partial p_i$, $i = 1, 2$, $0 \leq \alpha \leq 1$, entonces $\langle x, y \rangle = \alpha \langle x, y_1 \rangle + (1 - \alpha) \langle x, y_2 \rangle \leq \alpha p_1(x) + (1 - \alpha) p_2(x) \leq (p_1 \vee p_2)(x)$, o sea, $\text{co}(\partial p_1 \cup \partial p_2) \subset \subset \partial(p_1 \vee p_2)$.

Supongamos que

$$\text{co}(\partial p_1 \cup \partial p_2) \neq \partial(p_1 \vee p_2) \text{ e}$$

$$\hat{y} \in \partial(p_1 \vee p_2) \setminus \text{co}(\partial p_1 \cup \partial p_2).$$

De la continuidad de p_i y del teorema de compacidad se desprende que ∂p_i son compactas. Pero en este caso la envoltura convexa de la asociación $\text{co}(\partial p_1 \cup \partial p_2)$ también será compacta, o sea, será un

conjunto cerrado. Por consiguiente, valiéndose del segundo teorema de separabilidad es posible hallar un elemento \hat{x} tal que

$$a := \sup_{\alpha \in [0, 1], y_i \in \partial p_i, i=0, 1} \langle \hat{x}, \alpha y_1 + (1 - \alpha) y_2 \rangle < \langle \hat{x}, \hat{y} \rangle.$$

De las definiciones se deduce inmediatamente que $a := \sup_{\alpha \in [0, 1]} (\alpha s \partial p_1 + (1 - \alpha) s \partial p_2) (\hat{x}) =$ (según el teorema de dualidad d)) $= \sup_{\alpha \in [0, 1]} (\alpha p_1 (\hat{x}) + (1 - \alpha) p_2 (\hat{x})) = \partial (p_1 \vee p_2) (\hat{x})$, lo cual contradice la tolerancia de que $y \in \partial (p_1 \vee p_2)$. \triangleright

Para las funciones convexas existen fórmulas análogas

Si f_1 y f_2 son funciones convexas cerradas, cuando f_1 es continua en cierto punto \bar{x} , donde f_2 es finita, para cualquier punto $x \in \mathbb{R}^n$ obtenemos

$$\partial (f_1 + f_2) (x) = \partial f_1 (x) + \partial f_2 (x).$$

Si f_1 y f_2 son funciones convexas y continuas en el punto x , además, $f_1 (x) = f_2 (x)$, entonces

$$\partial (f_1 \vee f_2) (x) = \text{co} (\partial f_1 (x) \cup \partial f_2 (x)).$$

Ambas fórmulas de Moreau—Rocafellar y de Dubowizki—Miliutin (para las funciones convexas) admiten generalizaciones de dimensión infinita. Veamos cómo se enuncia la generalización de esta última fórmula.

Teorema de depuración (para las subdiferenciales). *Supongamos que T es un compacto, y $f: T \times \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$, una función dotada de las siguientes propiedades:*

- a) $f(t, \cdot)$ es convexa y continua en $\mathbb{R}^n \forall t \in T$;
- b) $f(\cdot, x)$ es semicontinua por encima de $\forall x \in \mathbb{R}^n$.

Supongamos que $f(x) = \max_{t \in T} f(t, x)$, $y \in \partial f(\hat{x})$. Entonces

existirán $r \leq n + 1$, $\tau_i \in T$ tales que $f(\tau_i, \hat{x}) = f(\hat{x})$,

$$y_i \in \partial_x f(\tau_i, \hat{x}) \text{ e } y \in \text{co} \{y_1, \dots, y_r\}.$$

La demostración de este teorema se ofrece en el punto 8.2.

Ejercicios

1. Demostrar que el cono K es convexo si y sólo si de la condición $x_1, x_2 \in K$ se desprende que $x_1 + x_2 \in K$.
2. Demostrar que no existe una función convexa acotada, determinada en toda la recta y diferente de la constante.
3. Demostrar que toda función convexa, siendo finita en toda la recta, es continua.
4. Demostrar que la función de Minkowski del conjunto convexo es convexa y homogénea.

5. Aclarar con qué valores paramétricos las referidas funciones resultan convexas:

- a) $f(x) = ax^2 + bx + c$;
 b) $f(x) = ae^{2x} + be^x + c$;
 c) $f(x_1, x_2) = (|x_1|^p + |x_2|^p)^{1/p}$, $p > 0$;
 d) $f(x_1, x_2) = a_{11}x_1^2 + 2a_{12}x_1x_2 + a_{22}x_2^2$.

6. Serán convexas las siguientes funciones:

- a) $f(x) = x \ln x + (1-x) \ln(1-x)$, $x \in (0, 1)$;
 b) $f(x) = \inf \{x_1^2 + x_2^2 \mid x_1 + x_2 = x\}$.

7. Hallar las funciones conjugadas de las siguientes funciones de una variable:

- a) e^x ; b) $ax^2 + bx + c$; c) $|x|^p/p$, $p > 0$;
 d) $\delta_{\{0\}}$ es la función indicadora del conjunto $A = \{0\}$;
 e) $\delta[a, b]$; f) $f(x) = \begin{cases} -nx, & x > 0, \\ +\infty, & x \leq 0. \end{cases}$

8. Hallar las funciones conjugadas de las siguientes funciones de muchas variables:

- a) $a_1x_1 + a_2x_2 + b$;
 b) $a_{11}x_1^2 + 2a_{12}x_1x_2 + a_{22}x_2^2$;
 c) $e^{a_1x_1 + a_2x_2}$;
 d) δ_B , donde $B = \{(x_1, x_2) \in \mathbb{R}^2 \mid |x_1/a_1|^p + |x_2/a_2|^p \leq 1, p > 1\}$;
 e) $f(x_1, \dots, x_n) = \max \{x_1, \dots, x_n\}$.

9. Hallar las segundas funciones conjugadas de las siguientes funciones:

- a) $\sqrt{|x|}$; b) $(x^2 - 1)^2$; c) $\sin x$; d) $1/x^2$;
 e) $|x| + |x - a|$; f) $|x| - 1$.

10. Hallar las polares de los siguientes conjuntos en el plano:

- a) $A = \{(-1, -1), (-1, 1), (1, -1), (1, 1)\}$;
 b) $A = \{(x_1, x_2) \mid x_1^2 - x_2^2 \leq 1\}$;
 c) el triángulo con vértices en los puntos $(1, 0)$, $(-1/2, \pm\sqrt{3}/2)$;
 d) $B_p = \{(x_1, x_2) \mid |x_1|^p + |x_2|^p \leq 1, p > 1\}$;
 e) $A = \{(x_1, x_2) \mid x_1^2/a_1^2 + x_2^2/a_2^2 \leq 1\}$.

11. Calcular las subdiferenciales de las siguientes funciones convexas homogéneas de una variable:

- a) $|x|$; b) $\max \{x, 0\}$; c) $\max \{-x, 0\}$.

12. Calcular las subdiferenciales de las siguientes funciones convexas homogéneas de muchas variables:

- a) $|z| = \left(\sum_{i=1}^n x_i^2 \right)^{1/2}$; b) $\max_{i=1, \dots, n} |x_i|$;
 c) $\max_{i=1, \dots, n} x_i$; d) $\max \{0, \langle a, x \rangle\}$, $a \in \mathbb{R}^n$.

13. Hallar la subdiferencial de la norma (como una función convexa homogénea) en un espacio normalizado.

14. Hallar la subdiferencial $\partial f(\hat{x})$ de las siguientes funciones convexas:

- a) $X = \mathbb{R}$, $f(x) = \max \{x^x, 1 - x\}$, $\hat{x} = 0$;
 b) $X = C([0, 1])$, $f(x(\cdot)) = \max_{t \in [0, 1]} |x(t)|$, $\hat{x}(t) = \sin 3\pi t$.

15. Hallar la función de Minkowski para un triángulo con vértices en los puntos

16. Hallar la función conjugada de la función de Minkowski.

17. Demostrar que cuando $f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ y $f^*(x) = f(x)$ resulta que $f(x) = |x|^2/2$.

18. Mostrar, con un ejemplo, que la superposición de dos funciones convexas no es siempre convexa.

19. Mostrar, con un ejemplo, que la convolución de dos funciones convexas cerradas no siempre es una función convexa cerrada.

§ 2. Problemas suaves con igualdades y desigualdades.

Problemas de programación convexa

En este párrafo se deducen las condiciones de extremo necesarias para los problemas suaves y convexos con acotaciones del tipo de igualdades y desigualdades. El material aquí usado se basa en los medios algebraicos y analíticos corrientes. Uno de los teoremas principales (p. 2.4) se demuestra directamente para un caso general, pero se entiende como el mismo puede ser expuesto en una variante de dimensión finita. Los principales resultados del párrafo se examinan otra vez en la segunda parte del libro (véanse los puntos 9.1 y 11.1).

2.1. Problemas no acotados

2.1.1. Extremos de las funciones de una variable. Sea $f: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ una función de una variable real. Analicemos el problema de búsqueda de los extremos de esa función:

$$f(x) \rightarrow \text{extr.}$$

Teorema 1 (de Fermi). *Si \hat{x} es un punto del extremo local de la función f diferenciable en el punto \hat{x} , entonces*

$$f'(\hat{x}) = 0.$$

La demostración del teorema de Fermi figura ahora en los programas escolares y por eso aquí no la repetiremos. El teorema de Fermi proporciona la condición de primer orden que se necesita para la existencia de un extremo local. Formulemos las condiciones de primero y segundo órdenes.

Teorema 2. *Sea f una función dos veces diferenciable en el punto \hat{x} .*

Condiciones de extremo necesarias: *si \hat{x} es un punto de mínimo (máximo) local de la función f , entonces*

$$f'(\hat{x}) = 0, \quad f''(\hat{x}) \geq 0 \quad (f''(\hat{x}) \leq 0).$$

Condiciones de extremo suficientes: si

$$f'(\hat{x}) = 0, \quad f''(\hat{x}) > 0 \quad (f''(\hat{x}) < 0),$$

entonces \hat{x} será el punto de mínimo (máximo) local de la función f .

Las demostraciones de los teoremas 1, 2 serán expuestas en el p. 2.1.2 para un caso más general.

En un caso unidimensional se puede ofrecer un análisis casi exhaustivo acerca de si el punto dado \hat{x} es o no es un extremo local.

Teorema 3. *Sea f una función de una variable determinada en cierto intervalo que contiene el punto \hat{x} y que es n veces diferenciable en este último.*

Condiciones de extremo necesarias: si \hat{x} es un punto de mínimo (máximo) local de la función f , entonces $f'(\hat{x}) = \dots = f^n(\hat{x}) = 0$ o bien

$$\begin{aligned} f'(\hat{x}) = \dots = f^{(2m-1)}(\hat{x}) &= 0, \\ f^{(2m)}(\hat{x}) > 0 \quad (f^{(2m)}(\hat{x}) < 0) \end{aligned} \quad (1)$$

para cierto $m \geq 1$, $2m \leq n$.

Condiciones de extremo suficientes: si se cumple la condición (I), entonces \hat{x} será el punto de mínimo (máximo) local de la función f .

◁ Según la fórmula de Taylor, para una función n veces diferenciable en el punto \hat{x} tenemos el siguiente desarrollo:

$$\begin{aligned} f(\hat{x} + x) &= \sum_{h=0}^n \frac{f^{(h)}(\hat{x})}{h!} x^h + r(x), \\ \frac{r(x)}{x^n} &\rightarrow 0 \quad \text{cuando } x \rightarrow 0. \end{aligned}$$

La necesidad para $n \geq 1$ se deduce del teorema de Fermat. Sea en lo sucesivo $n > 1$. Entonces $f'(\hat{x}) = \dots = f^{(n)}(\hat{x}) = 0$ o bien $f'(x) = \dots = f^{(l-1)}(\hat{x}) = 0$, $f^{(l)}(\hat{x}) \neq 0$, $l \leq n$. Aquí es posible uno de los dos casos: l es impar o l es par. En el primer caso supongamos que $\varphi(\xi) = f(\hat{x} + \sqrt[l]{\xi})$, $\xi \in \mathbb{R}$. Entonces

$$\varphi(\xi) = f(\hat{x}) + \sum_{h=l}^n \frac{f^{(h)}(\hat{x})}{h!} \xi^{h/l} + r(\sqrt[l]{\xi}) ((r(\sqrt[l]{\xi})) \xi^{n/l}) \rightarrow 0,$$

cuando $\xi \rightarrow 0$ será una función diferenciable en cero. Como $\hat{x} \in \text{locmín } f$, por lo tanto, $0 \in \text{locmín } \varphi$. De acuerdo con el teorema de Fermat, $\varphi'(0) = f^{(l)}(\hat{x})/l! = 0$. La contradicción muestra que l debe ser par: $l = 2m$. Por eso, de la fórmula de Taylor resulta que

$$\begin{aligned} f(\hat{x} + x) - f(\hat{x}) &= \frac{f^{(2m)}(\hat{x})}{(2m)!} x^{2m} + r_1(x), \\ \frac{r_1(x)}{x^{2m}} &\rightarrow 0 \quad \text{cuando } x \rightarrow 0. \end{aligned}$$

Dado que $f^{(2m)}(\hat{x}) \neq 0$, entonces $f^{(2m)}(\hat{x}) > 0$ para $\hat{x} \in \text{locmín } f$, y $f^{(2m)}(\hat{x}) < 0$ para $\hat{x} \in \text{locmáx } f$.

Suficiencia. En vista de que $f'(\hat{x}) = \dots = f^{(2m-1)}(\hat{x}) = 0$, $f^{(2m)}(\hat{x}) \neq 0$, según la fórmula de Taylor,

$$f(\hat{x} + x) - f(\hat{x}) = \frac{f^{(2m)}(\hat{x})}{(2m)!} x^{2m} + r_2(x),$$

$$\frac{r_2(x)}{x^{2m}} \rightarrow 0 \quad \text{para } x \rightarrow 0.$$

Por consiguiente, si $f^{(2m)}(\hat{x}) > 0$, entonces $f(\hat{x} + x) - f(\hat{x}) \geq 0$ para x bastante pequeños, es decir, cuando $\hat{x} \in \text{locmín } f$, si $f^{(2m)}(\hat{x}) < 0$, entonces $f(\hat{x} + x) - f(\hat{x}) \leq 0$ para x bastante pequeños, es decir, cuando $\hat{x} \in \text{locmáx } f$. \triangleright

2.1.2. Extremos de las funciones de varias variables y de las funcionales. Sea f la aplicación del espacio normalizado X al conjunto de números reales \mathbf{R} , dotado de cierta suavidad, es decir, de determinadas propiedades de diferenciabilidad. Llámase *problema suave no acotado* el que presupone la búsqueda de los extremos de la siguiente función:

$$f(x) \rightarrow \text{extr.} \quad (\text{Pr})$$

Teorema 1 (análogo al teorema de Fermat para los espacios normalizados). *Sea X un espacio normalizado y la funcional f , determinada en el entorno del punto \hat{x} , diferenciémosla según Fréchet (la misma posee variación según Lagrange) en el punto \hat{x} .*

En este caso, si $\hat{x} \in \text{locextr } f$, tenemos

$$f'(\hat{x}) = 0 \quad (\delta f(\hat{x}, h) = 0 \quad \forall h \in X).$$

\triangleleft Si $\hat{x} \in \text{locextr } f$, entonces el punto cero será para el conjunto $\forall h \in X$ el extremo local de la función de una variable: $\lambda \rightarrow \varphi(\lambda; h) \stackrel{\text{def}}{=} \stackrel{\text{def}}{=} f(\hat{x} + \lambda h)$. Por eso $\varphi'_\lambda(0; h) = 0$ y, utilizando la definición de la variación según Lagrange, obtenemos $\delta f(\hat{x}, h) = 0$. Si la funcional f es diferenciable según Fréchet en el punto \hat{x} , entonces ella en este punto tendrá variación según Lagrange. Dado que $\hat{x} \in \text{locextr } f$, de lo ya demostrado se deduce que la referida variación es igual a cero. De aquí $f'(\hat{x}) = 0$ en virtud de la definición de la diferenciabilidad según Fréchet (p. 1.3.2).

Del teorema 1 se desprende que si el punto \hat{x} proporciona un extremo local a la función de varias variables $f: \mathbf{R}^n \rightarrow \mathbf{R}$, que es diferenciable en el punto \hat{x} , entonces todas las derivadas parciales de la función f en ese punto se transformarán en cero, es decir,

$$f'(\hat{x}) = 0 \iff \frac{\partial f(\hat{x})}{\partial x_1} = \dots = \frac{\partial f(\hat{x})}{\partial x_n} = 0.$$

Teorema 2. Sea X un espacio normalizado, $U \in \mathcal{O}(\hat{x}, X)$, $f: U \rightarrow \bar{\mathbb{R}}$, $f \in R^2(\hat{x})$.

Condiciones de extremo necesarias: si $\hat{x} \in \text{locmín (máx) } f$, entonces $f'(\hat{x}) = 0$, $f''(\hat{x})[x, x] \geq 0$ ($f''(\hat{x})[x, x] \leq 0$) $\forall x \in X$.

Condiciones de extremo suficientes: si $f'(\hat{x}) = 0$ y

$$f''(\hat{x})[x, x] \geq \alpha \|x\|^2 \text{ (} f''(\hat{x})[x, x] \leq -\alpha \|x\|^2 \text{)} \quad \forall x \in X \quad (1)$$

para cierto $\alpha > 0$, entonces $\hat{x} \in \text{locmín (máx) } f$.

◁ Conforme a la fórmula de Taylor (p. 1.4.3),

$$f(\hat{x} + x) = f(\hat{x}) + f'(\hat{x})[x] + (1/2) f''(\hat{x})[x, x] + r(x),$$

$$\|r(x)\| = o(\|x\|^2).$$

Demostremos el teorema para el caso de mínimo. El caso de máximo es análogo.

Necesidad. En vista de que $\hat{x} \in \text{locmín } f$, en primer lugar, según el teorema de Fermat (p. 2.1.3), $f'(\hat{x}) = 0$, y en segundo lugar, $f(\hat{x} - \lambda x) - f(\hat{x}) \geq 0$ cuando λ son bastante pequeños. Por eso, en virtud de la fórmula de Taylor, $f(\hat{x} - \lambda x) - f(\hat{x}) = (\lambda^2/2) \times \times f''(\hat{x})[x, x] + r(\lambda x) \geq 0$ cuando λ son pequeños. De aquí $f''(\hat{x})[x, x] \geq 0 \quad \forall x \in X$.

Suficiencia. Dado que $f'(\hat{x}) = 0$, según la fórmula de Taylor, en virtud de la condición $f''(\hat{x})[x, x] \geq \alpha \|x\|^2$, tenemos $f(\hat{x} + x) - f(\hat{x}) = \frac{1}{2} f''(\hat{x})[x, x] + r(x) \geq \frac{\alpha}{2} \|x\|^2 + r(x) \geq 0$ para x bastante pequeños. Por consiguiente, $\hat{x} \in \text{locmín } f$. ▷

La definición no negativa de la segunda derivada para las funciones de n variables presupone la definición no negativa de la matriz $\frac{\partial^2 f(x)}{\partial x_i \partial x_j}$.

La condición (1) se llama *condición de positividad (negatividad) estricta* de la segunda derivada (en el sentido de Fréchet) de la funcional f .

Notemos que en los espacios de dimensión finita, la condición de definición positiva de la matriz $\frac{\partial^2 f(x)}{\partial x_i \partial x_j}$, es decir, la condición

$$\sum_{j=1}^n \frac{\partial^2 f(\hat{x})}{\partial x_i \partial x_j} h_i h_j > 0 \quad \forall h = (h_1, \dots, h_n) \in \mathbb{R}^n, \quad h \neq 0,$$

garantiza una positividad estricta de la segunda diferencial (y, por consiguiente, es una condición de mínimo suficiente en el punto

estacionario). Pero en los espacios de dimensión infinita eso no es así [ATF, pág. 242].

Las definiciones positiva y negativa de la matriz se establecen mediante el criterio de Sylvester.

Teorema (criterio de Sylvester). *La matriz A es positivamente (negativamente) definida si y sólo si sus menores principales $\det A_k$, donde $A_k = (a_{ij})_{i,j}^k = 1, k = 1, \dots, n$, son positivos $((-1)^k \times \det A_k > 0, k = 1, \dots, n)$.*

La demostración de esta afirmación se expone en [AGT, pág. 219].

2.2. Problema suave de dimensión finita con acotaciones del tipo de igualdades

2.2.1. Planteamiento del problema. Sean $f_i: \mathbf{R}^n \rightarrow \bar{\mathbf{R}}, i = 0, 1, \dots, m$ las funciones de n variables que reflejan el espacio \mathbf{R}^n en $\bar{\mathbf{R}}$. Llámase *problema extremal de dimensión finita con acotaciones del tipo de igualdades*, el siguiente problema en \mathbf{R}^n :

$$f_0(x) \rightarrow \text{extr}; \quad f_i(x) = 0, \quad i = 1, \dots, m. \quad (\text{Pr})$$

Seguidamente consideramos que todas las funciones f_i poseen determinada suavidad.

2.2.2. Regla de los factores de Lagrange. Teorema. *Supongamos que x es un punto de extremo local en el problema (Pr) y que las funciones $f_i, i = 0, 1, \dots, m$, son continuamente diferenciables en el entorno del punto \hat{x} (condición de suavidad). Entonces existirá un vector no nulo de los factores de Lagrange $\lambda = (\lambda_0, \lambda_1, \dots, \lambda_m) \in \mathbf{R}^{m+1}$, tal que para la función lagrangiana del problema (Pr)*

$$\mathcal{L}(x, \lambda) = \sum_{i=0}^m \lambda_i f_i(x)$$

se cumpla la condición de estacionaridad

$$\mathcal{L}_x(\hat{x}, \lambda) = 0 \iff \frac{\partial \mathcal{L}(\hat{x}, \lambda)}{\partial x_j} = 0,$$

$$j = 1, \dots, n \iff \sum_{i=0}^m \lambda_i f_i(\hat{x}) = 0.$$

◁ Demostremoslo partiendo de lo contrario. Supongamos que no se cumple la condición de estacionaridad, es decir, los vectores $f_i(\hat{x}), i = 0, 1, \dots, m$ son linealmente independientes. Eso quiere decir que el rango de la matriz $\Lambda = \left(\frac{\partial f_i(\hat{x})}{\partial x_j} \right)_{\substack{i=0, \dots, m \\ j=1, \dots, n}}$ es igual a $m+1$. Entonces, en virtud del teorema de rango matricial, existe una matriz M de orden $(m+1)(m+1)$ con un determinante distinto de cero. Supongamos, para mayor precisión, que dicha matriz

es la integrada de las primeras columnas de la matriz Λ :

$$\det \begin{bmatrix} \frac{\partial f_0(\hat{x})}{\partial x_1} & \dots & \frac{\partial f_0(\hat{x})}{\partial x_{m+1}} \\ \dots & \dots & \dots \\ \frac{\partial f_m(\hat{x})}{\partial x_1} & \dots & \frac{\partial f_m(\hat{x})}{\partial x_{m+1}} \end{bmatrix} = \det M \neq 0.$$

Estimamos, sin afectar la generalidad, que $f_0(\hat{x}) = 0$. Efectivamente, si $f_0(\hat{x}) \neq 0$, entonces hay que someter a consideración la función $\tilde{f}_0(x) = f_0(x) - f(\hat{x})$. Supongamos que para el vector $\bar{x} = (x_1, \dots, x_{m+1})$: $F(x) = (F_0(x), \dots, F_m(x)) = (f_0(x, \hat{x}_{m+2}, \dots, \hat{x}_n), \dots, f_m(\bar{x}, \hat{x}_{m+2}, \dots, \hat{x}_n))$; F representa cierto entorno del punto $\hat{x} = (\hat{x}_1, \dots, x_{m+1}) \in \mathbb{R}^{m+1}$ en \mathbb{R}^{m+1} y es (en virtud de las condiciones de suavidad del teorema) una aplicación continuamente diferenciable de ese entorno, $F(\hat{x}) = 0$. Además,

$$\det \left(\frac{\partial F_i(\hat{x})}{\partial x_j} \right)_{\substack{i=0,1,\dots,m \\ j=1,\dots,m+1}} = \det M \neq 0.$$

Conforme al teorema de función inversa, en los espacios de dimensión finita (p. 1.4.4) existe una aplicación inversa F^{-1} de cierto entorno de cero, tal que $|F^{-1}(y) - \bar{x}| \leq K|y|$ con cierta constante $K > 0$. En particular, para ε bastante pequeño en módulo habrá un vector $\bar{x}(\varepsilon) = F^{-1}(\varepsilon, 0, \dots, 0)$ tal que $F(\bar{x}(\varepsilon)) = (\varepsilon, 0, \dots, 0)$, es decir,

$$f_0(x(\varepsilon)) = \varepsilon, f_l(x(\varepsilon)) = 0, l = 1, \dots, m,$$

donde $x(\varepsilon) = (x_1(\varepsilon), \dots, x_{m+1}(\varepsilon), \hat{x}_{m+2}, \dots, \hat{x}_n)$ y además

$$|\bar{x}(\varepsilon) - \hat{x}| \leq K|\varepsilon| \iff |x(\varepsilon) - \hat{x}| \leq K|\varepsilon|. \quad (2)$$

De las relaciones 1 y 2 se deduce que el vector \hat{x} no proporciona extremo al problema, ya que cerca de él existen los vectores admisibles $x(\varepsilon)$, en los cuales la funcional f_0 adopta valores tanto máximos como mínimos de $f_0(\hat{x})$ (recordemos que $f_0(\hat{x}) = 0$). Por lo tanto, hemos obtenido una contradicción con arreglo a que $\hat{x} \in \text{locextr Pr}$. Así pues, nuestra suposición (contraria) es incorrecta y, por consiguiente, el teorema está demostrado. \triangleright

Nota 1. De la relación (1) se desprende que si los vectores $f'_i(\hat{x}), \dots, f'_m(\hat{x})$ son linealmente independientes, entonces $\lambda_0 \neq 0$.

Nota 2. Hablando en general, se puede prescindir del tipo de extremo al recurrir a la regla de los factores de Lagrange para problemas con acotaciones del tipo de igualdades y, al convencerse de que $\lambda_0 \neq 0$, adoptar λ_0 por cualquier constante distinta de cero. Para

los problemas donde participan desigualdades e inclusiones, el signo λ_0 tiene validez.

Formulemos en ese mismo punto las condiciones de extremo necesarias para los problemas con igualdades y desigualdades. Sean $f_i: \mathbf{R}^n \rightarrow \mathbf{R}$, $i = 0, 1, \dots, m$ ciertas funciones de n variables. Llámase *problema extremal de dimensión finita con acotaciones del tipo de igualdades y desigualdades*, el siguiente problema en \mathbf{R}^n :

$$\begin{aligned} f_0(x) \rightarrow \inf; \quad f_i(x) \leq 0, \quad i = 1, \dots, m', \\ f_i(x) = 0, \quad i = m' + 1, \dots, m. \end{aligned} \quad (\text{Pr})$$

Teorema. *Supongamos que \hat{x} es un punto de mínimo local en el problema (Pr) y que las funciones f_i , $i = 0, 1, \dots, m$, son continuamente diferenciables en cierto entorno del punto \hat{x} (condición de suavidad). Entonces existirá un vector no nulo de los factores de Lagrange $\lambda = (\lambda_0, \lambda_1, \dots, \lambda_m) \in \mathbf{R}^{m+1}$ tal que para la función lagrangiana del problema (Pr)*

$$\mathcal{L}(x, \lambda) = \sum_{i=0}^m \lambda_i f_i(x)$$

se cumplan las condiciones:

a) de estacionaridad

$$\mathcal{L}_x(\hat{x}, \lambda) = 0 \Leftrightarrow \sum_{i=0}^m \lambda_i f'_i(\hat{x}) = 0 \Leftrightarrow \frac{\partial \mathcal{L}(\hat{x}, \lambda)}{\partial x_j} = 0, \quad j = 1, \dots, n;$$

b) de no rigidez complementaria

$$\lambda_i f_i(\hat{x}) = 0, \quad i = 1, \dots, m';$$

c) de no negatividad

$$\lambda_i \geq 0, \quad i = 0, 1, \dots, m'.$$

La demostración de dicho problema se ofrecerá en el p. 2.4 con arreglo a un caso más general.

2.3. Problemas de programación convexa

2.3.1. Problemas sin acotaciones. Llámase *problema convexo sin acotaciones* el problema siguiente:

$$f(x) \rightarrow \inf. \quad (\text{Pr})$$

Aquí $f: X \rightarrow \overline{\mathbf{R}}$ es una función convexa que aplica cierto espacio lineal X a una recta ampliada.

Teorema (análogo al teorema de Fermat). *Para que el punto x proporcione al problema (Pr) un mínimo absoluto es necesario y sufi-*

ciente que se cumpla la relación

$$0 \in \partial f(\hat{x}).$$

$$\triangleleft x \in \text{absmín Pr} \Leftrightarrow f(x) - f(\hat{x}) \geq 0 = \langle 0, x - \hat{x} \rangle \Leftrightarrow 0 \in \partial f(\hat{x}).$$

2.3.2. Planteamiento del problema de programación convexa. Llámase problema de programación convexa (o problema convexo) el siguiente problema extremal:

$$f_0(x) \rightarrow \text{inf}; f_i(x) \leq 0, \quad i = 1, \dots, m, \quad x \in A. \quad (\text{Pr})$$

Aquí $f_i: X \rightarrow \bar{\mathbf{R}}, i = 0, 1, \dots, m$, son funciones convexas (funcionales) que aplican cierto espacio lineal X (no obligatoriamente normalizado) a una recta ampliada; A es un subconjunto convexo en X .

En vista de que de la convexidad de la función f no se desprende, hablando en general, la convexidad de $-f$, resulta que (Pr) no es un problema de maximización, sino de minimización.

El punto x se llama *admisible* en (Pr) si $x \in A$ y $f_i(x) \leq 0, i = 1, \dots, m$.

Lema. Sea X un espacio normalizado. En un problema convexo el mínimo local también es global.

\triangleleft Sea $\hat{x} \in \text{locmín Pr}$. Eso significa que existe un entorno \mathcal{U} del punto \hat{x} , tal que $-\infty < f_0(\hat{x}) \leq f_0(x)$ para cualquier punto admisible $x \in \mathcal{U}$. Tomemos el punto admisible aleatorio x . Entonces, para $\alpha > 0$ bastante pequeño, el vector $\bar{x} = (1 - \alpha)\hat{x} + \alpha x \in \mathcal{U}$ precisamente será admisible. Por consiguiente, de la desigualdad de Jensen (p. 1.5.1) $f_0(\hat{x}) \leq f_0(\bar{x}) \leq (1 - \alpha)f_0(\hat{x}) + \alpha f_0(x)$, de donde $f_0(\hat{x}) \leq f_0(x)$. \triangleright

Por eso ulteriormente, en los problemas convexas, al decir «mínimo» tendremos en cuenta el mínimo absoluto.

2.3.3. Teorema de Kuhn-Tacker. Sea X un espacio lineal; $f_i: X \rightarrow \bar{\mathbf{R}}, i = 0, 1, \dots, m$, ciertas funciones convexas en X ; y A , un subconjunto convexo en X .

1. Entonces, si \hat{x} es la solución del problema de programación convexa, se hallará un vector no nulo de los factores de Lagrange $\lambda = (\lambda_0, \lambda_1, \dots, \lambda_m)$, tal que para la función lagrangiana $\mathcal{L}(x, \lambda) = \sum_{i=0}^m \lambda_i f_i(x)$ se cumplan:

a) el principio de mínimo para la función de Lagrange

$$\text{mín}_{x \in A} \mathcal{L}(x, \lambda) = \mathcal{L}(\hat{x}, \lambda);$$

b) la condición de no rigidez complementaria

$$\lambda_i f_i(\hat{x}) = 0, \quad i = 1, \dots, m;$$

c) la condición de no negatividad

$$\lambda_i \geq 0, \quad i = 0, 1, \dots, m.$$

2. Si $\lambda_0 \neq 0$, entonces las condiciones a) — c) serán suficientes para que el punto admisible \hat{x} sea la solución del problema.

3. Para que $\lambda_0 \neq 0$ es suficiente que se cumpla la condición de Slater, es decir, la condición de existencia del punto $\bar{x} \in A$, para el cual $f_i(\bar{x}) < 0, \quad i = 1, \dots, m.$

◁ Sea \hat{x} la solución del problema. Estimemos, sin afectar la generalidad, que $f_0(\hat{x}) = 0$, de lo contrario introduzcamos una nueva función $\tilde{f}_0(x) = f_0(x) - f_0(\hat{x})$. Supongamos que

$$B = \{b = (b_0, b_1, \dots, b_m) \in \mathbf{R}^{m+1} \mid \exists x \in A: f_i(x) \leq b_i, \quad i = 0, 1, \dots, m\}. \quad (1)$$

A) B es un conjunto convexo no vacío. Efectivamente, $\mathbf{R}_+^{m+1} \in B$, es decir, todo vector de componentes no negativas pertenece a B , ya que en (1) se puede suponer que $x = \hat{x}$. Demostremos su convexidad. Supongamos que b y b' pertenecen a B , $0 \leq \alpha \leq 1$, y que x y x' son tales elementos de A que (según la relación 1) $f_i(x) \leq b_i, f_i(x') \leq b'_i, \quad i = 0, 1, \dots, m.$ Supongamos también que $x_\alpha = \alpha x + (1 - \alpha)x'$. Entonces, $x_\alpha \in A$, ya que A es convexo y, en virtud de la convexidad de las funciones $f_i, \quad i = 0, 1, \dots, m,$ tenemos

$$f_i(x_\alpha) = f_i(\alpha x + (1 - \alpha)x') \leq \alpha f_i(x) + (1 - \alpha)f_i(x') \leq \alpha b_i + (1 - \alpha)b'_i,$$

es decir, el punto $\alpha b + (1 - \alpha)b' \in B$.

Denotemos $C = \{c = (c_0, 0, \dots, 0) \in \mathbf{R}^{m+1} \mid c_0 < 0\}.$

B) C es un conjunto convexo no vacío, y $C \cap B = \emptyset$. Efectivamente, si existiera un punto $c = (c_0, 0, \dots, 0), \quad c_0 < 0$ perteneciente a B , en virtud de la definición (1), de aquí se deduciría que existe un elemento $\tilde{x} \in A$ para el cual se cumplen las desigualdades $f_0(\tilde{x}) \leq c_0 < 0, \quad f_i(\tilde{x}) \leq 0, \quad i = 1, \dots, m.$ Pero de estas últimas se deduce que \tilde{x} no es la solución del problema. Por eso $C \cap B = \emptyset$.

Según el primer teorema de separabilidad, los conjuntos B y C pueden ser separados en el caso de dimensión finita (p. 1.2.2), es decir, existe un vector $\lambda = (\lambda_0, \lambda_1, \dots, \lambda_m) \neq 0$ para el cual

$$\inf_{b \in B} \sum_0^m \lambda_i b_i \geq \sup_{c \in C} \sum_0^m \lambda_i c_i. \quad (2)$$

En vista de que $0 \in B$, por lo tanto, según la expresión (2), $0 \geq \sup_{c \in C} \sum_0^m \lambda_i c_i = \sup_{c \in C} \lambda_0 c_0$. De aquí $\lambda_0 \geq 0$ y, por consiguiente, $\sup_{c \in C} \lambda_0 c_0 = 0$. Entonces la desigualdad (2) adoptará la

siguiente forma:

$$\sum_0^m \lambda_i b_i \geq 0 \quad \forall b \in B. \quad (3)$$

C) Los factores λ_i , $i = 0, \dots, m$ satisfacen las condiciones de no negatividad. Efectivamente, dado que ya hemos dicho que todo vector de componentes no negativas pertenece a B , el vector $(0, \dots, 0, 1, \dots, 0) \in B$, donde la unidad se sitúa en el i -ésimo lugar. Después de introducir ese punto en la expresión (3) obtenemos que $\lambda_i \geq 0$.

D) Los factores λ_i , $i = 1, \dots, m$ satisfacen las condiciones de no rigidez complementaria. Si $f_i(\hat{x}) = 0$, la igualdad $\lambda_i f_i(\hat{x}) = 0$ será trivial. Supongamos que $f_i(\hat{x}) \neq 0$ para cierto i , entonces $f_i(\hat{x}) < 0$. El punto $(0, \dots, 0, f_i(\hat{x}), 0, \dots, 0) \in B$, donde el número $f_i(\hat{x})$ se sitúa en el i -ésimo lugar (en (1), en vez de x es suficiente introducir el punto \hat{x}). Tras introducir ese punto en la expresión (3) obtenemos $\lambda_i f_i(\hat{x}) \geq 0$ y, por consiguiente, $\lambda_i \leq 0$. Pero en el punto C ya hemos demostrado que $\lambda_i \geq 0$. Por eso $\lambda_i = 0$ y $\lambda_i f_i(\hat{x}) = 0$.

E) En el punto \hat{x} se cumple el principio de mínimo. Tomemos $x \in A$, entonces el punto $(f_0(x), f_1(x), \dots, f_m(x)) \in B$. Después de introducir ese punto en la expresión (3) obtenemos

$$\sum_{i=0}^m \lambda_i f_i(x) = \mathcal{L}(x, \lambda) \geq 0.$$

Ahora, si tomamos en consideración la igualdad $f_0(\hat{x}) = 0$ y las condiciones de no rigidez complementaria, entonces, para cualquier $x \in A$ obtendremos

$$\mathcal{L}(x, \lambda) \geq 0 = \sum_{i=0}^m \lambda_i f_i(\hat{x}) = \mathcal{L}(\hat{x}, \lambda).$$

La afirmación 1 del teorema está demostrada.

F) Demostremos la afirmación 2. Sea $\lambda_0 \neq 0$. Supongamos que $\lambda_0 = 1$. Entonces obtenemos, para todo x admisible,

$$\begin{aligned} f_0(x) &\stackrel{c)}{\geq} f_0(x) + \sum_{i=1}^m \lambda_i f_i(x) \stackrel{def}{=} \mathcal{L}(x, \lambda) \stackrel{a)}{\geq} \mathcal{L}(\hat{x}, \lambda) \stackrel{def}{=} f_0(\hat{x}) + \\ &+ \sum_{i=1}^m \lambda_i f_i(\hat{x}) \stackrel{b)}{=} f_0(\hat{x}), \end{aligned}$$

es decir, \hat{x} es la solución del problema.

G) Demostremos la afirmación 3. Supongamos que se cumple la condición de Slater, pero en este caso $\lambda_0 = 0$ en la afirmación 1.

Entonces surge inmediatamente la siguiente contradicción: como no todos los factores de Lagrange son iguales a cero, resulta que

$$\mathcal{L}(\bar{x}, \lambda) = \sum_{i=1}^m \lambda_i f_i(\bar{x}) < 0 = \mathcal{L}(\hat{x}, \lambda),$$

mientras que, a consecuencia de a), $\mathcal{L}(\bar{x}, \lambda) \geq \mathcal{L}(\hat{x}, \lambda)$. \triangle

2.4. Problemas suaves con acotaciones del tipo de igualdades y desigualdades

Examinemos el problema siguiente:

$$f_0(x) \rightarrow \inf; f_i(x) \leq 0, \quad i = 1, \dots, m, \quad F(x) = 0, \quad (\text{Pr})$$

donde $f_i: X \rightarrow \mathbf{R}$, $i = 0, 1, \dots, m$, $F: X \rightarrow Y$, X, Y son espacios normalizados.

Teorema. *Supongamos que X e Y en (Pr) son ciertos espacios banachianos (condición de banachianidad); $f_i \in SD(\hat{x})$, $i = 0, 1, \dots, m$, $F \in SD(\hat{x})$ (condición de suavidad); e $\text{Im } F'(\hat{x})$, un subespacio cerrado en Y (condición débil de regularidad). Entonces, si $\hat{x} \in \text{locmín Pr}$, existirá un vector $\lambda \in \mathbf{R}^{m+1}$ y una funcional $y^* \in Y^*$ que, sin ser iguales simultáneamente a cero, serán tales que para la función de Lagrange del problema (Pr),*

$$\mathcal{L}(x, y^*, \lambda) = \sum_{i=0}^m \lambda_i f_i(x) + (y^*, F(x)),$$

se cumplirán las condiciones:

a) de estacionariedad

$$\mathcal{L}_x(\hat{x}, y^*, \lambda) = 0 \iff \sum_{i=0}^m \lambda_i f'_i(\hat{x}) + (F'(\hat{x}))^* y^* = 0;$$

b) de no rigidez complementaria

$$\lambda_i f_i(\hat{x}) = 0, \quad i = 1, \dots, m;$$

c) de no negatividad

$$\lambda_i \geq 0; \quad i = 0, 1, \dots, m.$$

Hemos formulado el teorema para el caso de dimensión infinita, con vistas a utilizarlo en esta parte del libro (en el § 5). La demostración se basa en dos afirmaciones referentes al análisis funcional, las cuales se someten a demostración en la segunda parte del libro (p. 7.2). Quienes deseen analizar este teorema en la variante de dimensión finita, deberán tomar en consideración aquellos dos lemas de álgebra superior que han de utilizarse en vez de los lemas del p. 7.2.

Notemos que la formulación del teorema (p. 2.2.2) carece de requisitos acerca del carácter cerrado del subespacio $\text{Im } F'(\hat{x})$. Eso se

explica por el hecho de que el subespacio de un espacio de dimensión finita siempre es cerrado.

Pasemos a la demostración del teorema.

◁ Podemos estimar que $f_0(\hat{x}) = 0$, de lo contrario examinemos la función $f_0(x) = f_0(\hat{x}) - f_0(\hat{x})$. Si $f_i(x) \neq 0$ para $1 \leq i \leq m$, entonces debemos rechazar esa acotación, ya que, para un extremo local, la acotación $f_i(x) < 0$ no tienen importancia. Por esta razón podemos considerar que ya se han cumplido las condiciones de no rigidez complementaria.

A) Caso degenerado. Si $\text{Im } F'(\hat{x})$ es un subespacio propio de Y , entonces, según el lema de no trivialidad del anulador (p. 7.2), existirá una funcional $y^* \in Y^*$, $y^* \neq 0$ tal que $\langle y^*, y \rangle = 0 \forall y \in \text{Im } F'(\hat{x}) \Leftrightarrow \langle y^*, F'(\hat{x})[x] \rangle = 0 \forall x \in X \Leftrightarrow (F'(\hat{x}))^* y^* = 0$. Sólo queda suponer que $\lambda_j = 0, j = 0, 1, \dots, m$ y llegamos a la afirmación del teorema.

B) Supongamos que $F'(\hat{x})$ aplica X a todos los espacios Y , es decir, $\text{Im } F'(\hat{x}) = Y$. Sea, para $0 \leq k \leq m$,

$$A_k = \{x \mid \langle f_i(\hat{x}), x \rangle < 0, i = k, k+1, \dots, m, F'(\hat{x})[x] = 0\}.$$

Es obvio que $A_0 \subset A_1 \subset \dots \subset A_m$.

Lema 1 (principal). Si $\hat{x} \in \text{locmín Pr}$, entonces A_0 será un conjunto vacío.

◁◁ Supongamos lo contrario, es decir, que $A_0 \neq \emptyset$. Entonces existirá un vector $\xi \in \text{Ker } F'(\hat{x})$ para el cual $\langle f_i(\hat{x}), \xi \rangle = \beta_i < 0, i = 0, 1, \dots, m$. Según el teorema de Lusternik* (p. 1.4.4), existe una aplicación $r: [-\alpha, \alpha] \rightarrow X$ ($\alpha > 0$) y un número K tales que

$$F(\hat{x} + \lambda\xi + r(\lambda)) = 0 \quad \forall \lambda \in [-\alpha, \alpha],$$

$$\|r(\lambda)\| \leq K \|F(\hat{x} + \lambda\xi) - F(\hat{x})\| = K \|\lambda F'(\hat{x})[\xi] + o(\lambda)\| = o(\lambda). \quad (1)$$

Para pequeños $\lambda > 0$ tenemos las siguientes desigualdades (cuando $i = 0, 1, \dots, m$):

$$f_i(\hat{x} + \lambda\xi + r(\lambda)) = f_i(\hat{x}) + \lambda \langle f_i(\hat{x}), \xi \rangle + o(\lambda) = \lambda\beta_i + o(\lambda) < 0. \quad (1)$$

Las relaciones 1 y 1_i, $i = 1, \dots, m$ testimonian que para pequeños $\lambda > 0$ el elemento $\hat{x} + \lambda\xi + r(\lambda)$ es admisible en el problema (Pr). Pero en este caso resulta que la desigualdad (1₀) contradice el hecho de que $\hat{x} \in \text{locmín Pr}$.

* En el caso de dimensión finita, según el teorema de función implícita.

C) **Lema 2.** Si A_m es un conjunto vacío, el principio de Lagrange será válido para el problema (Pr).

◁◁ Como $A_m = \{x \mid \langle f_m(\hat{x}), x \rangle < 0, F'(\hat{x})[x] = 0\}$ es un conjunto vacío, por lo tanto, $\langle f_m(\hat{x}), x \rangle = 0$ para cualquier $x \in \text{Ker } F'(\hat{x})$, es decir, $f_m(\hat{x}) \in (\text{Ker } F'(\hat{x}))^\perp$. Dado que $(\text{Ker } F'(\hat{x}))^\perp = \text{Im } (F'(\hat{x}))^*$, según el lema acerca del anulador del núcleo de un operador regular (p. 7.2), existirá $y^* \in Y^*$ para el que

$$f_m(\hat{x}) + (F'(\hat{x}))^* y^* = 0.$$

Hemos obtenido la condición de estacionaridad de la función de Lagrange $\mathcal{L}(x, y^*, \lambda)$ con $\lambda_0 = \dots = \lambda_{m-1} = 0, \lambda_m = 1$. ▷▷

Así pues, de los puntos B) y C) se deduce que el principio de Lagrange ya está argumentado ($A_m = \emptyset$) o que

$$\exists k, 0 \leq k < m: A_k = \emptyset, A_{k+1} = \emptyset. \quad (2)$$

D) **Lema 3.** Si se cumplen las relaciones (2), entonces $\bar{x} = 0$ será la solución del siguiente problema:

$$\begin{aligned} \langle f_k(\hat{x}), x \rangle &\rightarrow \inf; \quad \langle f_i(\hat{x}), x \rangle \leq 0, \\ i &= k+1, \dots, m, \quad F'(\hat{x})[x] = 0. \end{aligned} \quad (\text{Pr})$$

◁◁ Supongamos que la afirmación del lema es incorrecta. Entonces se hallará un elemento η tal que $\langle f_i(\hat{x}), \eta \rangle \leq 0, i = k+1, \dots, m, F'(\hat{x})[\eta] = 0$, pero en este caso $\langle f_k(\hat{x}), \eta \rangle < 0$. Sea ξ un elemento perteneciente a A_{k+1} , es decir, $\langle f_i(\hat{x}), \xi \rangle < 0, i = k+1, \dots, m, F'(\hat{x})[\xi] = 0$. Entonces, el elemento $\eta + \varepsilon\xi$ con pequeño $\varepsilon > 0$ pertenecerá a A_k en contradicción con (2). ▷▷

E) **Conclusión de la demostración.** Apliquemos al problema (Pr) el teorema de Kuhn—Tucker (p. 2.3.3) tomando en consideración que la condición de Slater para ese problema se cumple (debido a la no vacuidad de A_{k+1}). Según este teorema se hallarán ciertos números negativos $\lambda_k = 1, \lambda_{k+1}, \dots, \lambda_m$ que contribuirán a que

para la función de Lagrange del problema (Pr) $\mathcal{L}(x, \lambda) = \sum_{i=k}^m \lambda_i \langle f_i(\hat{x}), x \rangle$ se cumpla el principio de mínimo en el punto $\bar{x} = 0$:

$$\min_{x \in \text{Ker } F'(\hat{x})} \tilde{\mathcal{L}}(x, \lambda) = \tilde{\mathcal{L}}(\bar{x}, \lambda) = 0.$$

De esta última relación se desprende que

$$\begin{aligned} \tilde{\mathcal{L}}(x, \lambda) &= \left\langle \sum_{i=k}^m \lambda_i f_i(\hat{x}), x \right\rangle = 0 \text{ para cualquier} \\ &x \in \text{Ker } F'(\hat{x}), \end{aligned}$$

es decir,

$$\sum_{i=h}^m \lambda_i f'_i(\hat{x}) \in (\text{Ker } F'(\hat{x}))^\perp.$$

En vista de que $(\text{Ker } F'(\hat{x}))^\perp = \text{Im } (F'(\hat{x}))^*$, según el lema del anulador del núcleo del operador regular, existirá $y^* \in Y^*$ para el cual

$$\sum_{i=h}^m \lambda_i f'_i(\hat{x}) - (F'(\hat{x}))^* y^* = 0.$$

Pero esta expresión es precisamente la condición de estacionaridad de la función de Lagrange $\mathcal{L} \times (x, y^*, \lambda)$, suponiendo que $\lambda_0 = \dots = \lambda_{h-1} = 0$.

Nota. De la demostración del teorema se deduce que si $\text{Im } F'(\hat{x}) = Y$ (es decir, si F es regular en \hat{x}) y existe un elemento $h \in \text{Ker } F'(\hat{x})$ para el cual $\langle f'_i(\hat{x}), h \rangle < 0$, $i = 1, \dots, m$ (llamemos esta condición análogo de la condición de Slater), entonces $\lambda_0 \neq 0$ y, por consiguiente, podemos suponer que $\lambda_0 = 1$.

2.5. Ejemplos

1. $f(x) = f(x_1, x_2) = x_1^2 - x_1 x_2 + x_2^2 - 2x_1 + x_2 \rightarrow \text{extr.}$

Solución. Condición necesaria de extremo de primer orden de una función suave:

$$f'(\hat{x}) = 0 \iff \frac{\partial f(\hat{x})}{\partial x_1} = \frac{\partial f(\hat{x})}{\partial x_2} = 0 \iff \begin{cases} 2x_1 - x_2 - 2 = 0; \\ -x_1 + 2x_2 + 1 = 0. \end{cases}$$

Resolviendo este sistema de ecuaciones hallamos el único punto estacionario $\hat{x} = (\hat{x}_1, \hat{x}_2) = (1, 0)$. Para verificar las condiciones de segundo orden escribimos la matriz de segundas derivadas:

$$\left(\frac{\partial^2 f(\hat{x})}{\partial x_i \partial x_j} \right)_{i, j=1, 2} = \begin{pmatrix} 2 & -1 \\ -1 & 2 \end{pmatrix}.$$

De acuerdo con el criterio de Sylvester (p. 2.1.2), esa matriz es definida positivamente. En virtud de la condición de suficiencia del extremo de la función de varias variables (p. 2.1.2), $(1, 0) \in \text{locmín } f$. Es fácil comprender que en realidad $(1, 0) \in \text{absmín } f$, mientras que $S_{\text{máx}} = +\infty$.

2. $4x_1 + 3x_2 \rightarrow \text{extr.}; x_1^2 + x_2^2 = 1$.

Solución. Recurrimos a la regla de factores lagrangianos para resolver los problemas suaves con acotaciones del tipo de igualdades (P. 2.2.2). La función de Lagrange:

$$\mathcal{L} = \lambda_0 (4x_1 + 3x_2) + \lambda (x_1^2 + x_2^2 - 1).$$

La condición necesaria:

$$\mathcal{L}_x = 0 \iff 4\lambda_0 + 2\lambda x_1 = 0, \quad 3\lambda_0 + 2\lambda x_2 = 0.$$

Si $\lambda_0 = 0$, entonces $\lambda \neq 0$. Por consiguiente, partiendo de las ecuaciones anteriores resulta que $x_1 = x_2 = 0$. El punto $(0, 0)$ no es admisible. Supongamos que $\lambda_0 = 1$. Entonces $x_1 = -2/\lambda$, $x_2 = -3/2\lambda$. Introduciendo x_1 y x_2 en la

acotación $x_1^2 + x_2^2 = 1$, resulta que $\lambda = \pm 5/2$ y obtenemos, respectivamente, dos puntos estacionarios $(4/5, 3/5)$, $(-4/5, -3/5)$.

Según el teorema de Weierstrass existen soluciones de los problemas de máximo y mínimo. Al considerar los valores de la funcional en los puntos estacionarios, obtenemos

$$(4/5, 3/5) \in \text{absmáx}, S_{\text{máx}} = 5,$$

$$(-4/5, -3/5) \in \text{absmín}, S_{\text{mín}} = -5.$$

$$3. x_1^2 + x_2^2 + x_3^2 \rightarrow \text{inf}; 2x_1 - x_2 + x_3 \leq 5, x_1 + x_2 + x_3 = 3.$$

Solución. Apliquemos la regla de solución de problemas suaves con acotaciones del tipo de igualdades y desigualdades (p. 2.4). La función de Lagrange: $\mathcal{L} = \lambda_0 (x_1^2 + x_2^2 + x_3^2) + \lambda_1 (2x_1 - x_2 + x_3 - 5) + \lambda_2 (x_1 + x_2 + x_3 - 3)$.

Las condiciones necesarias:

a) de estacionaridad

$$\mathcal{L}_{x_1} = 0 \Leftrightarrow 2\lambda_0 x_1 + 2\lambda_1 + \lambda_2 = 0,$$

$$\mathcal{L}_{x_2} = 0 \Leftrightarrow 2\lambda_0 x_2 + \lambda_2 - \lambda_1 = 0,$$

$$\mathcal{L}_{x_3} = 0 \Leftrightarrow 2\lambda_0 x_3 + \lambda_2 + \lambda_1 = 0;$$

b) de no rigidez complementaria

$$\lambda_1 (2x_1 - x_2 + x_3 - 5) = 0;$$

c) de no negatividad $\lambda_0 \geq 0, \lambda_1 \geq 0$.

$\lambda_0 = 0 \Rightarrow \lambda_1 = \lambda_2 = 0$ todos los factores de Lagrange son ceros. Sea $\lambda_0 = 1/2$.

Supongamos que $\lambda_1 \neq 0 \Rightarrow 2x_1 - x_2 + x_3 - 5 = 0$. Expresemos los valores de x_1, x_2 y x_3 de la condición a) mediante λ_1 y λ_2 e, introduciéndolos en las ecuaciones $x_1 + x_2 + x_3 = 3, 2x_1 - x_2 + x_3 - 5 = 0$, obtenemos $\lambda_1 = -9/14 < 0$, lo cual contradice la condición c). Entonces $x_1 = x_2 = x_3 = 1$ es un punto crítico.

La función $f(x) = x_1^2 + x_2^2 + x_3^2 \rightarrow +\infty$ para $|x| \rightarrow \infty$, por consiguiente, según el corolario del teorema de Weierstrass (p. 1.2.1), la solución del problema es real y, en virtud de la unicidad del punto crítico, esa solución sólo puede ser una. Así, $\hat{x} = (1, 1, 1) \in \text{absmín}, S_{\text{mín}} = 3$.

4. $\langle Ax, x \rangle \rightarrow \text{inf}; \langle x, x \rangle = 1 (x \in \mathbb{R}^n, A = (a_{ij})_{i,j=1}^n$ es una matriz simétrica).

Solución. La existencia de la solución de \hat{x} resulta del teorema de Weierstrass, ya que la esfera $S^{n-1} = \{x \in \mathbb{R}^n \mid \langle x, x \rangle = 1\}$ es compacta. La función de Lagrange:

$$\mathcal{L} = \lambda_0 \langle Ax, x \rangle + \lambda_1 \langle x, x \rangle.$$

Las condiciones necesarias:

$$\mathcal{L}_x(x, \lambda_0, \lambda_1) = 0 \Leftrightarrow \lambda_0 Ax + \lambda_1 x = 0, \quad \lambda_0 \geq 0.$$

Si $\lambda_0 = 0$, entonces $\lambda_1 \neq 0$ y, por lo tanto, $\hat{x} = 0$, lo cual contradice la ecuación de relación $\langle x, x \rangle = 1$. Sea $\lambda_0 = 1$. En este caso $A\hat{x} = -\lambda_1 \hat{x}$. Por consiguiente, la solución será el propio vector de la matriz A . Después de multiplicar complementariamente $A\hat{x} = -\lambda_1 \hat{x}$ por \hat{x} obtenemos $S_{\text{Pr}} = -\lambda_1$. Con otras palabras, la solución del problema de mínimo es el propio vector de la matriz A , correspondiente a su propio valor mínimo.

2.6. Acerca de los métodos de solución de problemas extremales.

Método de gradiente y método de Newton

Aquí nos limitaremos al caso elemental de minimización incondicional de dimensión finita, es decir, a la minimización de la función suave f en un problema no acotado:

$$f(x) \rightarrow \inf; \quad x \in \mathbb{R}^n. \quad (\text{Pr})$$

Anteriormente hemos prestado mucha atención a las condiciones de extremo necesarias.

La teoría de problemas extremales propone la siguiente receta para resolver el problema Pr. Es preciso hallar todos los puntos que satisfagan la condición necesaria de primer orden (es decir, el teorema de Fermat)

$$f'(x) = 0, \quad (1)$$

y después verificarlos con arreglo a su máximo y mínimo recurriendo a los criterios de segundo orden. Pero cabe señalar que, al resolver problemas prácticos concretos utilizando ordenadores, los métodos de búsqueda de extremos no siempre se hallan directamente enlazados con la teoría de problemas extremales. Dicha teoría permite comprender mejor los planteamientos de tales problemas, las posibilidades que ellos encierran, etc. Mostremos que también existen otros métodos muy efectivos que difieren (al aplicarlos, por ejemplo, al problema de minimización incondicional) de la solución de la ecuación (1).

Pero comencemos, no obstante, por el método antiguo, perteneciente a Newton y destinado precisamente a la solución de la ecuación (1).

Sea $F: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^n$ una aplicación de clase C^1 . Para resolver la ecuación $F(x) = 0$ es aplicable el siguiente procedimiento. Se toma cierto punto x^0 y luego se construye la sucesión de puntos según la regla

$$x^{h+1} = x^h - (F'(x^h))^{-1} F(x^h), \quad k=0, 1, \dots, \quad (2)$$

Este procedimiento para el caso de $n = 1$ se expone en la fig. 2.

Para hallar los puntos de mínimo de la función $f \in C^2(\mathbb{R}^n)$ conforme a la expresión (1), es necesario usar el procedimiento (2) siempre que se elija x^0 en calidad de aproximación inicial. Entonces llegamos al siguiente proceso iterativo, denominado *método de Newton*:

$$x^{h+1} = x^h - (f'(x^h))^{-1} f'(x^h), \quad k=0, 1, \dots \quad (3)$$

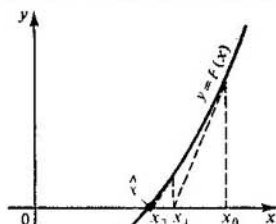


Fig 2

Se puede mostrar que si f'' satisface la condición de Lipschitz y la de convexidad fuerte ($f''(x) \geq \alpha I$) y la norma $f'(x^0)$ es bastante pequeña, el método 3 convergirá al punto \hat{x} de mínimo global f con una velocidad cuadrática de ($\|x^h - \hat{x}\| \leq Cq^{2h}$).

El método sujeto a examen no está relacionado directamente con la solución de la ecuación (1). El mismo consiste en lo siguiente. Supongamos que $f \in C^1(\mathbb{R}^n)$. Entonces será necesario elegir de nuevo cierto punto inicial x^0 y construir la sucesión de puntos conforme a la regla

$$x^{h+1} = x^h - \alpha^h f'(x^h), \quad \alpha^h > 0, \quad k=0, 1, \dots \quad (4)$$

Tal tipo de procedimientos se denominan *métodos gradientales*. El número α^h se llama *longitud del paso del método*.

La idea del método es sencilla. El vector $f'(x)$ tiende al máximo crecimiento de la función f en el punto x , mientras que el vector $-f'$ se halla orientado hacia el lado de máximo decrecimiento. Cada vez que realizamos la iteración (4) «descendemos» por la funcional. Por eso se puede esperar que nos aproximemos al punto de mínimo.

La variante elemental del método gradiente surge cuando $\alpha^h \equiv \alpha = \text{const}$ en (4). Se puede mostrar que si el gradiente f' satisface la condición de Lipschitz, f se halla acotada por abajo y α es bastante pequeño; además, en este caso $f'(x^k) \rightarrow 0$ cuando $k \rightarrow \infty$. A su vez, si suponemos que f es una función muy convexa, se pondrá de manifiesto el hecho de que x^h tiende al punto de mínimo global f a velocidad de progresión geométrica.

La comparación de los dos métodos descritos refleja sus rasgos fuertes y débiles. Los rasgos fuertes del método gradiente son: la sencillez de los cálculos y la pequeña suavidad aplicada a f . Pero ese método converge más lentamente y requiere experimentos para elegir α . Sin embargo, el método de Newton converge con gran rapidez, pero son bastante estrictas las exigencias de suavidad de la función. Además, el mismo requiere un número de cálculos mucho mayor. Todo esto se examina más detalladamente en [5, 16 y 21], así como en la monografía de F. P. Vasíliev «Métodos de solución de problemas extremales» (Moscú, Ed. Naúka, 1981).

§ 3. Problemas de programación lineal

La programación lineal es una de las partes mejor elaboradas teóricamente de los métodos de optimización. En ella se estudian los problemas acerca del extremo de la función lineal con acotaciones del tipo de igualdades y desigualdades, también dadas en forma de funciones lineales. Este tipo de problemas desempeñan un papel muy importante en las aplicaciones prácticas, sobre todo en la economía. En el presente párrafo se examinarán los aspectos fundamentales de

la referida teoría: las cuestiones relacionadas con la existencia de soluciones, los criterios de la solución, los algoritmos numéricos y la teoría de dualidad.

3.1. Método simplex

3.1.1. Planteamiento del problema. Llamaremos problema general de programación lineal el problema

$$\langle c, x \rangle \rightarrow \inf: Ax \leq b. \quad (\text{Pr})$$

Los problemas de programación lineal se analizan, por regla general, reduciéndolos a la forma canónica

$$\langle c, x \rangle \rightarrow \sup: Ax = b, x \geq 0, \quad (\text{Pr}_c)$$

o a la forma normal

$$\langle c, x \rangle \rightarrow \sup: Ax \leq b, x \geq 0. \quad (\text{Pr}_n)$$

Aquí $x = (x_1, \dots, x_n) \in \mathbb{R}^n$, $c = (c_1, \dots, c_n) \in \mathbb{R}^n$, $b = (b_1, \dots, b_m) \in \mathbb{R}^m$, $A = (a_{ij})_{\substack{i=1, \dots, m \\ j=1, \dots, n}} = \begin{pmatrix} a_1^1 & \dots & a_1^n \\ \dots & \dots & \dots \\ a_m^1 & \dots & a_m^n \end{pmatrix}$ es una matriz de dimensiones $m \times n$ con columnas $a^j = (a_1^j, \dots, a_m^j) j = 1, \dots, n$.

La forma canónica es más cómoda para describir los algoritmos de solución, además, los problemas (Pr) y (Pr_n) se utilizan a menudo al examinar las cuestiones de existencia de soluciones y de dualidad. El problema de forma normal siempre puede ser reducido a una forma canónica o general introduciendo coordenadas complementarias y cambiando la matriz A. Pero también son posibles resultados inversos. Por ejemplo, si se ha dado el problema $\langle c, x \rangle \rightarrow \sup; Ax \leq b, (x \geq 0)$, es posible introducir las coordenadas $\bar{x} = (x_{n+1}, \dots, x_{n+m})$ y obtener un problema de forma canónica:

$$\langle c, x \rangle \rightarrow \sup; \langle a', x \rangle + x_{n+j} = b_j,$$

$$x \geq 0, \bar{x} \geq 0.$$

Designemos por C el conjunto de puntos admisibles en un problema de programación lineal. Ese conjunto es poliedro convexo en el espacio \mathbb{R}^n . Es fácil notar que el extremo de la función lineal (si éste existe) puede ser alcanzado en el punto extremo (angular) del poliedro convexo. El número de puntos extremos del conjunto C, que se dan en forma de un número finito de igualdades y desigualdades lineales, es un número finito [20, pág. 190]. Por lo tanto, para resolver un problema de programación lineal (si esa solución existe), es suficiente examinar los valores de la función $\langle c, x \rangle$ en todos los puntos extremos del conjunto C. Pero la búsqueda de todos esos puntos y el estudio de los valores de la función es una operación

bastante compleja. El método de solución del problema de programación lineal (método simplex) que se expone más abajo permite, partiendo de cierto punto extremo inicial, pasar a otro punto en dirección del máximo crecimiento del valor de la función.

El problema (Pr_c) se llama no degenerado si todo punto extremo del conjunto C contiene exactamente m coordenadas positivas.

Sea x el punto extremo en un problema no degenerado con m coordenadas positivas x_1, \dots, x_m (supongamos que son las primeras). Entonces el vector x puede ser representado en forma de $x = (x_{\text{bás}}, x_{\text{no bás}})$, donde $x_{\text{bás}} = (x_1, \dots, x_m)$ es el vector básico; y $x_{\text{no bás}} = (0, \dots, 0) \in \mathbf{R}^{n-m}$, el vector no básico. Análogamente la matriz A puede ser representada en forma de $A = (A_{\text{bás}}, A_{\text{no bás}})$ y así demostramos (p. 3.2.3) que la matriz $A_{\text{bás}}$ no es degenerada.

3.1.2. Regla de solución. Para resolver un problema no degenerado de programación lineal es necesario:

1. Reducir el problema a la forma canónica (Pr_c).
2. Localizar el punto extremo $x_0 = (x_1, \dots, x_m, 0, \dots, 0) \in \mathbf{R}^n$, $x_i > 0$, $i = 1, \dots, m$ en el conjunto de elementos admisibles C . El método de búsqueda del punto extremo inicial será descrito más abajo.
3. Hacer la tabla simplex para el punto extremo inicial x_0 .

Aclaraciones respecto a esa tabla: la misma contiene $n + 4$ columnas y $m + 4$ renglones.

En la primera columna, desde el tercero hasta el $m + 2$ segundo lugar se encuentran los vectores básicos a_1, \dots, a_m correspondientes al punto extremo inicial $x_0 = (x_1, \dots, x_m, 0, \dots, 0)$ sujeto a examen.

En la segunda columna, en lugares análogos están situados los valores c_j del vector c con los mismos números que las columnas a^j .

En el primer renglón, partiendo de la cuarta columna, se encuentran los elementos c_1, \dots, c_n .

En el segundo renglón, partiendo de la tercera columna, se encuentran los vectores b, a^1, \dots, a^n . Debajo de ellos se ofrece su desarrollo con arreglo a la base a^1, \dots, a^m . Está claro que $b =$

$$= \sum_{i=1}^m a^i x_i, a^i = a^i, i = 1, \dots, m \text{ y } a^j = \sum_{i=1}^m a^i x_{ij}, j = m + 1, \dots, n \Leftrightarrow a^j = A_{\text{bás}} x^j \Leftrightarrow x^j = A_{\text{bás}}^{-1} a^j.$$

Escribamos $z_0 = \langle c_{\text{bás}}, x_0 \rangle$ en el penúltimo renglón de la columna debajo del vector b ; y $z_i = \langle c_{\text{bás}}, x^i \rangle$, debajo de los vectores c_i , $i = 1, \dots, n$. Está claro que z_0 es el valor de la funcional en el punto extremo inicial x_0 , $z_i = c_i$, $i = 1, \dots, m$. En el último renglón se escribe la diferencia entre los elementos del penúltimo renglón y los elementos del primer renglón: $\Delta_i = z_i - c_i$, $i = 1, \dots, n$.

4. Analizar la tabla simplex.

a) Si $\Delta \geq 0$, el punto extremo x_0 será la solución del problema.

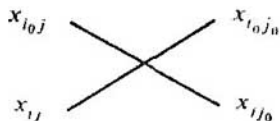
b) Si $\Delta_j < 0$ y $x^j \leq 0$ para cierto j , el valor del problema será $S_{\text{máx}} = +\infty$.

c) Supongamos que el renglón Δ tiene números negativos y que las columnas correspondientes x^j contienen números positivos.

Supongamos que $\min \Delta_j = \Delta_{j_0} < 0$. Evidentemente que $m + 1 \leq j_0 \leq n$. La columna correspondiente al índice j_0 se llama *columna de resolución*. Si Δ_j es alcanzado por varios valores de j , en calidad de columna de resolución elegiremos la columna con cualquier índice de ese tipo. Denotemos $\theta_i = x_i/x_{ij_0}$ para $x_{ij_0} > 0$, $i = 1, \dots, m$, $\theta_0 = \min \{\theta_i/x_{ij_0} > 0, i = 1, \dots, m\} = \theta_{i_0} > 0$. El renglón del vector a^{i_0} se denomina *renglón de resolución*. Si $\min \theta_i$ es alcanzado por varios valores de i , en calidad de renglón de resolución elegiremos el renglón con cualquier índice de ese tipo. El elemento $x_{i_0j_0}$ situado en la columna de resolución y en el renglón de resolución se llama *elemento de resolución* de la tabla.

Seguidamente se ha de eliminar el vector a^{i_0} del número de vectores básicos, y en su lugar tomar el vector a^{j_0} . El valor de la funcional en el nuevo punto extremo x_{nuevo} con nuevos números básicos $1, \dots, i_0 - 1, j_0, i_0 + 1, \dots, m$ crecerá en $-\theta_0 \Delta_{j_0}$.

5. Hacer una nueva tabla simplex para la nueva base $a^1, \dots, a^{i_0-1}, a^{j_0}, a^{i_0+1}, \dots, a^m$, es decir, de hecho, desarrollar los vectores b, a^1, \dots, a^m con arreglo a esa nueva base. Señalemos, sin argumentación (lo cual será realizado en el p. 3.2.3), la manera de hacer la nueva tabla simplex según la tabla anterior. Los elementos x_{ij} de dicha tabla, situados debajo de los vectores b, a^1, \dots, a^m y que no se hallan en la columna de resolución o en el renglón de resolución de la tabla simplex anterior, se calculan por la regla del rectángulo:



del número x_{ij} se resta el producto de x_{i_0j} por x_{ij_0} , dividido entre $x_{i_0j_0}$. Los elementos del renglón de resolución se calculan por la fórmula $(x_{i_0j_0})_{\text{nuevo}} = x_{i_0j_0}/x_{i_0j_0}$, $j = 1, \dots, m$. Está claro que los demás elementos de la columna de resolución $(x_{i_0j_0})_{\text{nuevo}} = 1$ son iguales a cero.

Luego debemos analizar de nuevo la tabla simplex, es decir, regresar al p. 4, etc., hasta que lleguemos a la solución del problema.

3.1.3. Ejemplo. Resolver el problema no degenerado de programación lineal en la forma canónica

$$2x_1 + x_2 + x_3 - x_4 \rightarrow \text{sup}; \quad x_1 - x_2 + x_3 = 1,$$

$$x_i \geq 0, \quad i = 1, 2, 3, 4, \quad 2x_1 + x_2 + x_3 = 3$$

con un punto extremo inicial dado $x_0 = (0, 0, 1, 3)$.

	c		c_1	...	c_m	c_{m+1}	...	c_{j_0}	...	c_n	
		b	a^1	...	a^m	a^{m+1}	...	a^{j_0}	...	a^n	θ
a^1	c_1	x_1	1	...	0	x_{1m+1}	...	x_{1j_0}	...	x_{1n}	θ_1
...
a^{j_0}	c_{j_0}	x_{j_0}	0	...	0	x_{j_0m+1}	...	$x_{j_0j_0}$...	x_{j_0n}	θ_{j_0}
...
a^m	c_m	x_m	0	...	1	x_{mm+1}	...	x_{mj_0}	...	x_{mn}	θ_m
z		$(c_{\text{bds}} x_\theta)$	c_1	...	c_m	$(c_{\text{bds}} x^{m+1})$...	$(c_{\text{bds}} x_{j_0})$...	$(c_{\text{bds}} x^n)$	
$A = z - c$			0	...	0	$(c_{\text{bds}} x^{m+1}) - c_{m+1}$...	$(c_{\text{bds}} x_{j_0}) - c_{j_0}$...	$(c_{\text{bds}} x^n) - c_n$	

Solución. Los vectores básicos $a^3 = (1, 0)$ y $a^4 = (0, 1)$. Hagamos la primera tabla simplex:

	c		2	1	1	-1	θ
base		b	a^1	a^2	a^3	a^4	
a^3	1	1	1	-1	1	0	
a^4	-1	3	2	1	0	1	3→
z		-2	-1	-2	1	-1	
$z - c$			-3	-3	0	0	

De esta tabla se deduce que en calidad de columna de resolución se pueden tomar las columnas a^1 y a^2 . Para mayor precisión tomamos la columna a^2 . Entonces $\theta = 3$ y el renglón de resolución será a^4 . Sustituimos, en la base, el vector a^4 por a^2 , y para la nueva base hacemos la segunda tabla simplex:

	c		2	1	1	-1	θ
base		b	a^1	a^2	a^3	a^4	
a^3	1	4	3	0	1	1	
a^2	1	3	2	1	0	1	
z		7	5	1	1	2	
$z - c$			3	0	0	3	

El vector $z - c \geq 0$, por eso el punto $\hat{x} = (0, 3, 4, 0)$ será la solución del problema y $S_{\max} = 7$.

Si en calidad de columna de resolución en la primera tabla simplex hubiéramos tomado la columna a^1 , llegaríamos a un mismo punto $(0, 3, 4, 0)$, pero deberíamos hacer mayor cantidad de pasos.

3.2. Argumentación del método simplex

3.2.1. Teorema de existencia. Examinemos el problema de programación lineal en su forma general

$$\langle c, x \rangle \rightarrow \inf; \quad Ax \leq b, \quad (\text{Pr})$$

donde $c, x \in \mathbb{R}^n$, $b \in \mathbb{R}^m$, $A = \begin{pmatrix} a_1^1 & \dots & a_1^n \\ \dots & \dots & \dots \\ a_m^1 & \dots & a_m^n \end{pmatrix}$, S_{Pr} es el valor numérico del problema Pr; y ArgPr , el conjunto de soluciones de ese mismo problema, o sea, el conjunto de puntos admisibles $x \in \mathbb{R}^n$ para los cuales $\langle c, x \rangle = S_{\text{Pr}}$.

Teorema. Si el valor numérico del problema Pr es finito ($|S_{\text{Pr}}| < \infty$), existirá su solución ($\text{ArgPr} \neq \emptyset$).

◁ Señalemos inmediatamente que, en vista de que el valor numérico del problema es finito, el conjunto de elementos admisibles no es vacío ($D_{\text{Pr}} \neq \emptyset$).

Analicemos el conjunto

$$K = \{(\alpha, z) \in \mathbb{R} \times \mathbb{R}^m \mid \exists x. \langle c, x \rangle \leq \alpha, Ax \leq z\}.$$

Evidentemente que K es un cono convexo.

Lema 1. K es un cono finitamente generado.

◁ ◁ Mostremos que $K = \text{cone} \{\pm \xi_1, \dots, \pm \xi_n, \xi_{n+1}, \dots, \xi_{n+m+1}\}$, donde $\xi_i = (c_i, a_i^1, \dots, a_i^m)$, $i = 1, \dots, n$, $\xi_{n+1} = (1, 0, \dots, 0)$, $\xi_{n+2} = (0, 1, \dots, 0)$, \dots , $\xi_{n+m+1} = (0, \dots, 0, 1)$.

El encaje $\text{cone} \{\pm \xi_1, \dots, \pm \xi_n, \xi_{n+1}, \dots, \xi_{n+m+1}\} \subset K$ se deduce del hecho de que todas las generatrices del cono se encuentran en K . Efectivamente, suponiendo $x = \pm e_i$ en la definición del cono K , obtenemos que $\pm \xi_i \in K$, $i = 1, \dots, n$. Para los demás i hay que tomar $x = 0$.

En cambio, si el vector $\xi = (\alpha, z) = (\alpha, z_1, \dots, z_m) \in K$, entonces para cierto $x = (x_1, \dots, x_n) \in \mathbb{R}^n$ $\langle c, x \rangle \leq \alpha$, $Ax \leq z$. Eso quiere decir que para ciertos $\beta_0 \geq 0, \dots, \beta_m \geq 0$ se cumplen las relaciones

$$\sum_{j=1}^n c_j x_j + \beta_0 = \alpha, \quad \sum_{j=1}^n a_j^i x_j + \beta_i = z_i, \\ i = 1, \dots, m.$$

Lo cual precisamente significa que

$$\sum_{j=1}^n x_j \xi_j + \beta_0 \xi_{n+1} + \sum_{i=1}^m \beta_i \xi_{n+i+1} = (\alpha, z) = \xi.$$

Como $\sum_{j=1}^n x_j \xi_j = \sum_{j=1}^n |x_j| (\xi_j \text{ sign } x_j)$, resulta que

$$\xi \in \text{cone} \{\pm \xi_1, \dots, \pm \xi_n, \xi_{n+1}, \dots, \xi_{n+m+1}\}. \triangleright \triangleright$$

Lema 2 (acerca del carácter cerrado del cono finitamente generado). *El cono finitamente generado es un cono cerrado.*

◁◁ Sea $K = \text{cone} \{x_1, \dots, x_N\} = \{x - \sum_{i=1}^N \lambda_i x_i \mid \lambda_i \geq 0, i = 1, \dots, N\}$, $x_1, \dots, x_N \in \mathbb{R}^n$.

◁◁ Supongamos que $A\lambda = \sum_{i=1}^N \lambda_i x_i$ para el vector $\lambda = (\lambda_1, \dots, \lambda_N) \in \mathbb{R}^n$, entonces $A \in \mathcal{L}(\mathbb{R}^N, \mathbb{R}^n)$. La imagen $A\mathbb{R}^n$ (denotémosla por L) es un subespacio de dimensión finita en \mathbb{R}^n . Según el lema acerca del operador derecho inverso (p. 7.2), existe un operador inverso acotado $M: L \rightarrow \mathbb{R}^N$ tal que

$$A \circ Mx = x \forall x \in L, \quad |Mx| \leq C |x|. \quad (1)$$

Supongamos que $\hat{x} \neq 0$ pertenece a la clausura de K ($\hat{x} = 0 \in K$ según la definición), es decir, existe una sucesión $\{\lambda^k\}_{k \in \mathbb{N}}$, $\lambda^k = (\lambda_1^k, \dots, \lambda_N^k)$ tal que $A\lambda^k =: x^k \rightarrow \hat{x}$. Entonces se hallará $k_0 > 0$ tal que, para $K \geq k$ $|x^k| \leq 2\hat{x}$ y de la expresión 1, obtenemos

$$|\lambda^k| \stackrel{\text{def}}{=} |A^{-1}x^k| \leq C |x^k| \leq 2C |\hat{x}|.$$

A consecuencia del carácter acotado de $\{\lambda^k\}$, de ésta puede ser elegida la sucesión contenida convergente $\lambda_k^n \rightarrow \hat{\lambda}$. Entonces

$$A\hat{\lambda} = \lim_{k \rightarrow \infty} A\lambda^k \stackrel{\text{def}}{=} \lim_{k \rightarrow \infty} x^k = \hat{x} \stackrel{\text{def}}{=} \hat{x} \in 1.$$

Está claro que $\hat{x} \in K$, o sea, K es un conjunto cerrado. ▷▷

Según la condición, existe el elemento admisible x , es decir, el punto $(\langle c, x \rangle, b) \in K$. Además, el valor numérico del problema $\hat{\alpha} > -\infty$ (en particular, $\langle c, x \rangle \geq \alpha$). Todo eso significa que el conjunto $A = \{\alpha \in \mathbb{R} \mid (\alpha, b) \in K\}$ no es vacío y que $\hat{\alpha} = \inf \{\alpha \mid \alpha \in A\}$. De aquí se desprende que $(\hat{\alpha}, b)$ pertenece a la clausura de K y, según el lema 2, también a K . Lo cual precisamente significa que existe un valor de \hat{x} para el cual $\langle c, \hat{x} \rangle \leq \alpha$, $A\hat{x} \leq b$, es decir, \hat{x} es la solución del problema. ▷

Análogamente se demuestran los teoremas de existencia para los problemas de programación lineal planteados de otras formas:

$$|S_{Pr}| < \infty \Rightarrow \text{Arg Pr} \neq \emptyset.$$

De ese mismo modo se demuestra que el mínimo existe en la función poliedral $\max_{1 \leq i \leq N} (\langle c_i, x \rangle + \lambda_i)$ de la variedad afín $\langle b_j, x \rangle = 0, 1 \leq j \leq m < n$ ($x \in \mathbb{R}^n$).

3.2.2. Teoría de dualidad y criterio de solución. Analicemos el problema de programación lineal (p. 3.1.1):

$$\langle c, x \rangle \rightarrow \inf; \quad Ax \leq b. \quad (\text{Pr})$$

Llámanse *dual* a éste, el problema

$$\langle b, y \rangle \rightarrow \sup; \quad A^*y = c, \quad y \leq 0. \quad (\text{Pr}^*)$$

La deducción de un problema dual se ofrece en el p. 11.1.1. Si presentamos el problema (Pr*) en forma de (Pr) y le buscamos su problema dual, resultará que el problema dual a (Pr*) será el problema (Pr). Por lo tanto, hemos obtenido un par de problemas duales.

Es fácil deducir que a un problema de forma canónica le será dual el siguiente problema:

$$\langle b, y \rangle \rightarrow \inf; \quad A^*y \geq c.$$

Para los problemas de forma normal, los más simétricos resultan los problemas directos y duales:

$$\begin{aligned} \langle c, x \rangle &\rightarrow \sup; \quad Ax \leq b, \quad x \geq 0, \\ \langle b, y \rangle &\rightarrow \inf; \quad A^*y \geq c, \quad y \geq 0. \end{aligned}$$

Aquí los vectores b y c se cambian de lugares, \inf se sustituye por \sup y, viceversa, la matriz A se sustituye por una matriz transpuesta y, a su vez, las desigualdades matriciales se reemplazan por desigualdades orientadas en sentidos opuestos.

Teorema 1 (de dualidad). *Para un par de problemas duales de programación lineal tiene lugar la siguiente alternativa: el valor de uno de los problemas es finito (y entonces también se finito el valor del segundo problema y ambos valores coinciden), o bien el conjunto de elementos admisibles es vacío en uno de los problemas (y entonces el otro problema es incompatible o tiene valor infinito).*

La demostración se ofrece en el p. 11.1.1.

Teorema 2 (criterio de solución). *Sean \hat{x} e \hat{y} los elementos admisibles en los problemas directo (Pr) y dual (Pr*) respectivamente ($\hat{x} \in D_{\text{Pr}}$, $\hat{y} \in D_{\text{Pr}^*}$). Entonces \hat{x} e \hat{y} serán las soluciones en sus problemas respectivos ($\hat{x} \in \text{Arg Pr}$, $\hat{y} \in \text{Arg Pr}^*$) si y sólo si se cumple la igualdad $\langle c, \hat{x} \rangle = \langle \hat{y}, b \rangle$.*

Necesidad. Sean $\hat{x} \in \text{Arg Pr}$, $\hat{y} \in \text{Arg Pr}^*$, lo cual significa que ambos problemas son compatibles y sus valores son finitos. De acuerdo con el teorema de dualidad, esos dos valores son iguales, es decir, $\langle c, \hat{x} \rangle = S_{\text{Pr}} = S_{\text{Pr}^*} = \langle \hat{y}, b \rangle$.

Suficiencia. Sean x, y los elementos admisibles aleatorios en los problemas (Pr) y (Pr*), o sea, $Ax \leq b, A^*y = c, y \leq 0$.

Entonces

$$\langle c, x \rangle = \langle A^*y, x \rangle = \langle y, Ax \rangle \geq \langle y, b \rangle. \quad (1)$$

De la desigualdad (1) se deduce que $\langle c, x \rangle \geq \langle \hat{y}, b \rangle$ para cualquier $x \in D_{\text{Pr}}$. Nosotros tenemos $\langle c, \hat{x} \rangle = \langle \hat{y}, b \rangle$, por lo tanto, \hat{x}

es la solución del problema (Pr). Análogamente se deduce que \hat{y} es la solución del problema (Pr*). \triangleright

No es difícil comprender que el teorema 2 es válido no sólo para los problemas (Pr) y (Pr*), sino también para todos los problemas duales de programación lineal. Utilicemos ese teorema en el p. 3.2.3 para argumentar el método simplex de los problemas de programación lineal de forma canónica.

3.2.3. Demostración del método simplex.

Proposición 1. *El punto x admisible en el problema (Pr_{can}) es el punto extremo del conjunto de elementos admisibles, si y sólo si las columnas de la matriz A , correspondientes a las coordenadas positivas del vector x , son linealmente independientes.*

\triangleleft Demostremos la necesidad y suficiencia partiendo de lo contrario. A) Sea x un punto extremo del conjunto C . Supongamos que son linealmente dependientes las columnas de la matriz A que corresponden a las coordenadas positivas del vector x . Estimemos, para mayor precisión, que esas columnas son a^1, \dots, a^k . De la dependencia lineal se desprende que habrá un conjunto no nulo de números $\lambda_1, \dots, \lambda_k$ para el cual $\sum_{i=1}^k \lambda_i a^i = 0$, es decir, $A\lambda = 0$ para el vector $\lambda = (\lambda_1, \dots, \lambda_k, 0, \dots, 0) \in \mathbb{R}^n$. Entonces el vector $x(\theta) = x + \theta\lambda$ será admisible para θ próximos a cero, lo que contradice el hecho de que x es el punto extremo del conjunto de elementos admisibles.

B) Supongamos que el punto admisible x y las columnas de la matriz A que corresponden a las coordenadas positivas del vector x son linealmente independientes. Para mayor precisión otra vez consideraremos que dichas columnas son a^1, \dots, a^k y que x no es el punto extremo del conjunto C . Entonces se hallarán ciertos puntos admisibles y y z , $y \neq z$, distintos de x , tales que, para cierto α , $0 < \alpha < 1$, $x = \alpha y + (1 - \alpha)z$. De esta última igualdad se deduce que no serán nulas las coordenadas de los puntos y y z que corresponden a las coordenadas de x , es decir, las primeras k coordenadas. Dado que $\sum_{i=1}^k y_i a^i = b$, $\sum_{i=1}^k z_i a^i = b$, entonces $\sum_{i=1}^k (y_i - z_i) a^i = 0$. De aquí se deduce que los vectores a^1, \dots, a^k son linealmente dependientes, lo que contradice la condición. Por consiguiente, nuestra suposición es incorrecta y el punto x es el punto extremo. \triangleright

Proposición 2. *Cualquier punto de un problema no degenerado posee no menos de m coordenadas positivas.*

\triangleleft Demostremoslo de lo contrario. Supongamos que existe un punto admisible con menos de m coordenadas positivas. Para mayor precisión consideraremos que aquí se trata de las primeras k coordenadas ($k < m$). Analicemos el conjunto \bar{C} de soluciones del siste-

ma $\bar{A}y = b$, $y \geq 0$, donde $y = (y_1, \dots, y_k) \in \mathbb{R}^k$, $\bar{A} = \{a^1, \dots, \dots, a^k\}$ es una matriz del orden de $k \times n$. Sea \hat{y} el punto extremo del conjunto \bar{C} (se entiende bien que ese punto existe). Entonces el punto $\hat{x} = (\hat{y}, 0) \in \mathbb{R}^n$, siendo extremo en el conjunto C , tendrá menos de m coordenadas positivas, lo cual contradice el carácter no degenerado del problema. \triangleright

Proposición 3. *Un punto admisible en un problema no degenerado contiene exactamente m coordenadas positivas si y sólo si el mismo es el punto extremo de un conjunto de puntos admisibles.*

\triangleleft Demostremos la necesidad partiendo de lo contrario. Supongamos que el punto admisible en un problema no degenerado contiene m coordenadas positivas (para mayor precisión supongamos que son las primeras). Además, supongamos que ese punto no es el punto extremo. Entonces, según la proposición 1, las columnas a^1, \dots, a^m de la matriz A serán linealmente dependientes. Eso significa que entre las soluciones del sistema $\bar{A}y = b$, $y \geq 0$, donde $\bar{A} = \{a^1, \dots, \dots, a^m\}$, $y = (y_1, \dots, y_m) \in \mathbb{R}^m$, habrá una solución y que poseerá menos de m coordenadas positivas. Por consiguiente, el vector $x = (y, 0) \in \mathbb{R}^n$ es el punto admisible (es decir, $x \in C$) que tiene menos de m coordenadas positivas, lo cual contradice la proposición 2.

La suficiencia se deduce de la definición del problema no degenerado. \triangleright

Teorema. *Sea $\hat{x} = (x_1, \dots, x_m, 0, \dots, 0) \in \mathbb{R}^n$, $\hat{x}_i > 0$, $i = 1, \dots, m$ el punto extremo en el problema no degenerado (Pr_{can}) de programación lineal en forma canónica. Entonces:*

a) si $\Delta \geq 0$, \hat{x} será la solución del problema;

b) si $\Delta_j < 0$ y $x^j \leq 0$ para cierto j , el valor del problema será $S_{\text{máx}} = +\infty$;

c) si no se cumplen las condiciones de los puntos a) y b), x_{nuevo} será el punto extremo del conjunto de elementos admisibles; en este caso el valor de la funcional aumentará en $-\theta_0 \Delta_j$ y el desarrollo de los vectores x_{nuevo} , a^1, \dots, a^n se realizará por el método simplex.

\triangle a) Denotemos $y = A_{\text{bás}}^{-1} c_{\text{bás}}$ (y recordemos que $\det A_{\text{bás}} \neq 0$). En vista de que $j = m + 1, \dots, n$,

$$\Delta_j = \langle c_{\text{bás}}, x^j \rangle - c_j = \langle A_{\text{bás}}^* y, x^j \rangle - c_j = \langle y, A_{\text{bás}} x^j \rangle - c_j = \langle y, a^j \rangle - c_j \geq 0$$

eso significa que $A_{\text{no bás}}^* y \geq c_{\text{no bás}}$ y, por lo tanto, $A^* y \geq c$, o sea, y es el elemento admisible en el problema (Pr) del p. 3.2.2, el cual es dual respecto al problema inicial (Pr_{can}) de forma canónica (p. 3.1.1). Por otra parte, dado que las primeras m coordenadas del vector $A^* y - c$ son nulas, resulta que

$$\langle A^* y - c, \hat{x} \rangle = 0 \iff \langle c, \hat{x} \rangle = \langle b, y \rangle.$$

Así pues, según el criterio de solución, \hat{x} es precisamente la solución del problema.

b) Supongamos que $x(t) = \hat{x} - tx^j + te_j$. Entonces $x(t) \geq 0$ y

$$Ax(t) = A\hat{x} - tA_{bás}x^j + tAe_j = A\hat{x} - ta^j + ta^j = b,$$

o sea, $x(t)$ es un elemento admisible $\forall t \geq 0$ y, por lo tanto,

$$\langle c, x(t) \rangle - \langle c, \hat{x} \rangle = -t \langle c, x^j \rangle + t \langle c, e_j \rangle = -t(z_j - c_j) = t\Delta_j \rightarrow +\infty$$

cuando $t \rightarrow +\infty$.

c) Supongamos que no se cumplen las condiciones de los puntos a) y b) del teorema. Entonces, para cierto $m+1 \leq j_0 \leq n$, $\Delta_{j_0} < 0$ y $\theta_0 = \min \{x_i/x_{i,j_0} \mid x_{i,j_0} > 0\} = x_{i_0}/x_{i_0,j_0} > 0$. Tomamos $l = (l_{bás}, l_{no\ bás})$, $l_{no\ bás} = (0, \dots, 1, \dots, 0)$, $l_{bás} = -A_{bás}^{-1}A_{no\ bás} \times \times l_{no\ bás}$, $x(\theta_0) = \hat{x} - \theta_0 l$. Entonces $As(\theta_0) = A\hat{x} + \theta_0 Al = A\hat{x} = b$, $x_{no\ bás}(\theta_0) = \theta_0 l_{no\ bás} \geq 0$, $x_{bás}(\theta_0) = x_{bás} + \theta_0 l_{bás} = x_{bás} - \theta_0 A_{bás}^{-1}A_{no\ bás} l_{no\ bás} = x_{bás} - \theta_0 A_{bás}^{-1}a^{j_0} = x_{bás} - \theta_0 x^{j_0} \geq 0$ en virtud de la elección de θ_0 , es decir, $x(\theta_0)$ es el punto admisible. En vista de que, según la proposición 2, el punto admisible en un problema no degenerado contiene no menos de m coordenadas positivas, tan sólo una coordenada x_{i_0} del vector $x_{bás} - \theta_0 x^{j_0}$ se convertirá en cero. Consiguientemente, el punto admisible $x_{bás}(\theta_0)$ tiene exactamente m coordenadas positivas en los lugares $1, \dots, i_0 - 1, i_0 + 1, \dots, m, j_0$ y, por lo tanto, según la proposición 3, el punto $x_{nuevo} = x(\theta_0)$ será el punto extremo. Además, el valor de la funcional aumentará en $-\theta_0 \Delta_{j_0}$ (véase la demostración en el p. b).

Las fórmulas $(x_{nuevo})_i = x_i - \theta_0 x_{i,j_0} = x_i - x_{i,j_0} x_{i_0}/x_{i_0,j_0}$, $i = 1, \dots, m$, $(x_{nuevo})_{j_0} = \theta_0 = x_{i_0}/x_{i_0,j_0}$ significan que la columna x_{nueva} en la nueva tabla simplex ha de escribirse según el referido método de confección de dicha tabla. Mostremos que las demás columnas $(x_{nueva})^j$ también se construyen con arreglo a ese mismo método. Para este fin calculemos las coordenadas $(x_{i,j})_{nueva}$ de desarrollo de los vectores a^j , $j = 1, \dots, n$ según la base $a^1, \dots, a^{i_0-1}, a^j, a^{i_0+1}, \dots, a^m$.

En la base anterior

$$a^j := \sum_{i=1}^m a^i x_{i,j} = \sum_{\substack{i=1 \\ i \neq i_0}}^m a^i x_{i,j} + a^{i_0} x_{i_0,j},$$

$$j = 1, \dots, n,$$

de aquí, para $j = j_0$ obtenemos

$$a^{j_0} = \sum_{\substack{i=1 \\ i \neq i_0}}^m a^i x_{i,j_0} + a^{i_0} x_{i_0,j_0}.$$

Como $x_{i_0 i_0} > 0$, resulta que

$$a^{i_0} = - \sum_{\substack{i=1 \\ i \neq i_0}}^m a^i \frac{x_{i j_0}}{x_{i_0 j_0}} + \frac{a^{j_0}}{x_{i_0 j_0}},$$

entonces

$$a^j = \sum_{\substack{i=1 \\ i \neq i_0}}^m \left(x_{ij} - \frac{x_{i j_0} x_{i_0 j}}{x_{i_0 j_0}} \right) a^i + \frac{x_{i_0 j}}{x_{i_0 j_0}} a^{j_0}, \quad j = 1, \dots, n.$$

Por consiguiente,

$$(x_{\text{nuevo}})_{i_0 j} = \frac{x_{i_0 j}}{x_{i_0 j_0}}, \quad j = 1, \dots, n \Rightarrow (x_{\text{nuevo}})_{i_0 j_0} = 1,$$

$$(x_{\text{nuevo}})_{ij} = x_{ij} - x_{i j_0} x_{i_0 j} / x_{i_0 j_0},$$

$$i \neq i_0, \quad i = 1, \dots, m, \quad j = 1, \dots, n \Rightarrow (x_{ij_0})_{\text{nuevo}} = 0, \quad i \neq i_0. \quad \triangleright$$

§ 4. Cálculo clásico de variaciones

En este párrafo se deducen las condiciones necesarias de primer orden para algunas clases de problemas que tradicionalmente se examinan en el cálculo clásico de variaciones (c.c.v.): problemas de Bolz, problemas elementales de c.c.v., problemas isométricos, etc. Al deducir las condiciones necesarias de extremo, hemos tratado de utilizar tan sólo los medios elementales del análisis clásico, por eso los materiales de este párrafo pueden ser estudiados independientemente del párrafo anterior.

4.1. Problema de Bolz

4.1.1. Planteamiento del problema. Llámase *problema de Bolz* el siguiente problema extremal de funciones continuamente diferenciables C^1 ($[t_0, t_1]$) no acotadas en el espacio:

$$\mathcal{B}(x(\cdot)) = \int_{t_0}^{t_1} L(t, x(t), \dot{x}(t)) dt + l(x(t_0),$$

$$y(t_1)) \rightarrow \text{extr.} \quad (\text{Pr})$$

Aquí $L = L(t, x, \dot{x})$ es una función de tres variables; y $l = l(x_0, x_1)$, una función de dos variables. El segmento $[t_0, t_1]$ se considera fijo y finito, $-\infty < t_0 < t_1 < +\infty$. El problema de Bolz es un problema elemental del cálculo clásico de variaciones.

La función L se llama integrante; la función l , terminente; y la funcional \mathcal{B} , funcional de Bolz.

Digamos que la función $\hat{x}(\cdot) \in C^1$ ($[t_0, t_1]$) proporciona al problema (Pr) un mínimo (máximo) local (débil) o, que es lo mismo, a la

funcional \mathcal{F} en el espacio $C^1([t_0, t_1])$, y, escribimos $\hat{x}(\cdot) \in \in \text{loc m\u00edn Pr}$ (loc m\u00e1x Pr) si se halla $\delta > 0$ tal que con cualquier funci\u00f3n $x(\cdot) \in C^1([t_0, t_1])$ para la cual $\|x(\cdot) - \hat{x}(\cdot)\|_1 < \delta \times$
 $\times (\Leftrightarrow \|x(\cdot) - \hat{x}(\cdot)\|_{C([t_0, t_1])} < \delta, \|\dot{x}(\cdot) - \dot{\hat{x}}(\cdot)\|_{C([t_0, t_1])} < \delta$
 se cumple la desigualdad

$$\mathcal{F}(x(\cdot)) \geq \mathcal{F}(\hat{x}(\cdot)) \quad (\mathcal{F}(x(\cdot)) \leq \mathcal{F}(\hat{x}(\cdot))).$$

A la par con el extremo d\u00e9bil, en el c\u00e1lculo cl\u00e1sico de variaciones tradicionalmente tambi\u00e9n se estudia el extremo fuerte. En este caso se ampl\u00eda algo la clase de funciones en las que se examina la funcional \mathcal{F} . El extremo en el problema se busca entre las funciones $x(\cdot)$ pertenecientes a $KC^1([t_0, t_1])$, es decir, entre las funciones continuamente diferenciables a trozos. En el p. 9.2.4 regresaremos al concepto de extremo fuerte.

Al resolver problemas del c\u00e1lculo de variaciones utilizaremos de aqu\u00ed en adelante, los t\u00e9rminos de «extremo absoluto» o «extremo global». A estos t\u00e9rminos se les puede dar un sentido corriente, seg\u00fan el cual la funci\u00f3n hallada tiene valor extremal de la funcional dentro de todas las funciones admisibles (en nuestro caso las funciones admisibles pertenecen a C^1 o a KC^1). No obstante, por regla general, las funciones que proporcionan el extremo absoluto a C^1 o a KC^1 , en realidad proporcionan ese extremo a una clase m\u00e1s amplia de funciones, mejor dicho, a todas las funciones absolutamente continuas en las que ha sido definida la funcional.

4.1.2. Condiciones necesarias de extremo.

Teorema. *Supongamos que la funci\u00f3n $\hat{x}(\cdot) \in C^1([t_0, t_1])$ proporciona un extremo local d\u00e9bil al problema de Bolz (Pr). Se estima que el integrante L es continuo junto con sus derivadas parciales en x y \dot{x} en cierto entorno del conjunto $\{(t, \hat{x}(t), \dot{\hat{x}}(t)) \mid t \in [t_0, t_1]\}$, mientras que el terminante l es continuamente diferenciable en el entorno del punto $(\hat{x}(t_0), \dot{\hat{x}}(t_0))$.*

Entonces $\hat{L}_x(\cdot) \in C^1([t_0, t_1])$ ($\hat{L}_{x(t)} = L_x(t, \hat{x}(t), \dot{\hat{x}}(t))$) y son cumplidas

a) la ecuaci\u00f3n de Euler

$$-\frac{d}{dt} \hat{L}_{\dot{x}}(t) + \hat{L}_x(t) = 0;$$

b) las condiciones de transversalidad

$$\hat{L}_{x_k} = L_{x_k}(\hat{x}(t), \dot{\hat{x}}(t))$$

$$\hat{L}_{\dot{x}_k}(t_k) = (-1)^k \hat{L}_{x_k}, \quad k = 0, 1.$$

◁ Demostremos el teorema en varias etapas.

A) **Definición de la variación de Lagrange.** Tomemos una función $x(\cdot) \in C^1([t_0, t_1])$ aleatoria pero fija. Dado que $\hat{x}(\cdot) \in \text{loc extr Pr}$, la función de una variable

$$\varphi(\lambda) := \mathcal{B}(\hat{x}(\cdot) + \lambda x(\cdot)) = \int_{t_0}^{t_1} L(t, \hat{x}(t) + \lambda x(t), \dot{\hat{x}}(t) + \lambda \dot{x}(t)) dt + \\ + l(\hat{x}(t_0) + \lambda x(t_0), \hat{x}(t_1) + \lambda x(t_1))$$

tendrá extremo cuando $\lambda = 0$. Supongamos que $F(t, \lambda) = L(t, \hat{x}(t) + \lambda x(t), \dot{\hat{x}}(t) + \lambda \dot{x}(t))$. De las condiciones de suavidad aplicadas a $L, \hat{x}(\cdot), x(\cdot)$ se deduce que la función $\varphi(\lambda)$ es diferenciable en cero. Efectivamente, las funciones F y F_λ son continuas en cierto rectángulo $[t_0, t_1] \times [-\lambda_0, \lambda_0]$ y, por lo tanto, valiéndonos del conocido teorema del análisis, podemos efectuar la diferenciación bajo el signo de integral (15, t. 2, pág. 107). Pero entonces, según el teorema de Fermat, $\varphi'(0) = 0$. Diferenciando la función φ y suponiendo que $\lambda = 0$, obtenemos

$$\varphi'(0) = \lim_{\lambda \rightarrow 0} \frac{\mathcal{B}(\hat{x}(\cdot) + \lambda x(\cdot)) - \mathcal{B}(\hat{x}(\cdot))}{\lambda} \stackrel{\text{def}}{=} \delta \mathcal{B}(\hat{x}(\cdot), x(\cdot)) = \\ = \int_{t_0}^{t_1} (\hat{L}_x(t) x(t) + \hat{L}_{\dot{x}}(t) \dot{x}(t)) dt + \hat{l}_{x_0} x(t_0) + \hat{l}_{x_1} x(t_1) = 0 \quad (1) \\ \forall x(\cdot) \rightarrow C^1([t_0, t_1]).$$

Así pues, hemos calculado la variación de Lagrange según la funcional de Bolz \mathcal{B} y hemos aclarado que la condición necesaria para un extremo local débil de dicha funcional en $\hat{x}(\cdot)$ consiste en la igualdad a cero de su variación de Lagrange.

B) **Lema de Dubois — Reimond.** Sean continuas las funciones $a_0(\cdot)$ y $a_1(\cdot)$ en el segmento $[t_0, t_1]$ y sea cumplida, para cualquier función continuamente diferenciable $x(\cdot)$, $x(t_0) = x(t_1) = 0$, la igualdad

$$\int_{t_0}^{t_1} (a_1(t) \dot{x}(t) + a_0(t) x(t)) dt = 0.$$

Entonces la función $a_1(\cdot)$ será continuamente diferenciable y

$$-\frac{da_1(t)}{dt} + a_0(t) = 0.$$

◁◁ Tomamos una función $p(\cdot) \in C^1([t_0, t_1])$ tal que $\dot{p}(t) = a_0(t)$ e $\int_{t_0}^{t_1} p(t) dt = \int_{t_0}^{t_1} a_1(t) dt$. Entonces, para cualquier

función $x(\cdot) \in C^1([t_0, t_1])$, $x(t_0) = x(t_1) = 0$ deberá cumplirse, según la condición del lema, la igualdad

$$0 = \int_{t_0}^{t_1} (a_1(t) \dot{x}(t) + a_0(t) x(t)) dt = \quad (2)$$

$$= \int_{t_0}^{t_1} a_1(t) \dot{x}(t) dt + \int_{t_0}^{t_1} x(t) dp(t) = \int_{t_0}^{t_1} (a_1(t) - p(t)) \dot{x}(t) dt.$$

Elegimos una función $\tilde{x}(\cdot) \in C^1([t_0, t_1])$ tal que $\dot{\tilde{x}}(t) = a_1(t) - p(t)$, $\tilde{x}(t_0) = 0$. Entonces, en virtud de la elección de la función $p(\cdot)$,

$$\tilde{x}(t_1) = \int_{t_0}^{t_1} \dot{\tilde{x}}(t) dt = \int_{t_0}^{t_1} (a_1(t) - p(t)) dt = 0.$$

Por consiguiente, para la función $x(\cdot) = \tilde{x}(\cdot)$ ha de cumplirse la igualdad (2), o sea, $\int_{t_0}^{t_1} (a_1(t) - p(t))^2 dt = 0$. De esta última relación se deduce que $a_1(t) \equiv p(t)$, es decir, $a_1(\cdot) \in C^1([t_0, t_1])$, $-\frac{da_1(t)}{dt} + a_0(t) = 0$. $\triangleright \triangleright$

C) **Terminación de la demostración.** La igualdad (1) se cumple para cualquier función $x(\cdot) \in C^1([t_0, t_1])$ y, por lo tanto, para todas las funciones $x(\cdot) \in C_n^1(t_0, t_1) = \{x(\cdot) \in C^1([t_0, t_1]) \mid x(t_0) = x(t_1) = 0\}$. Por consiguiente, de (1) se deduce que

$$\int_{t_0}^{t_1} (\hat{L}_x(t) \dot{x}(t) + \hat{L}_x(t) x(t)) dt = 0$$

$$\forall x(\cdot) \in C_n^1([t_0, t_1]).$$

Según el lema de Dubois — Reimond, (3)

$$\hat{L}_x(\cdot) \in C^1([t_0, t_1]) \text{ y}$$

$$\frac{d}{dt} \hat{L}_x(t) + \hat{L}_x(t) = 0.$$

Integrando por partes en la igualdad 1 (lo cual se ha hecho posible en virtud de la inclusión demostrada $\hat{L}_x(\cdot) \in C^1([t_0, t_1])$) y te-

niendo en cuenta (3), obtenemos

$$\begin{aligned} & \int_{t_0}^{t_1} (\hat{L}_x(t) x(t) + \hat{L}_x(t) \dot{x}(t)) dt + \hat{L}_{x_0} x(t_0) + \hat{L}_{x_1} x(t_1) = \\ & = \int_{t_0}^{t_1} \left(\hat{L}_x(t) - \frac{d}{dt} \hat{L}_x(t) \right) x(t) dt + x(t) \hat{L}_x(t) \Big|_{t_0}^{t_1} + \hat{L}_{x_0} x(t_0) + \hat{L}_{x_1} x(t_1) = \\ & = (\hat{L}_x(t_1) + \hat{L}_{x_1}) x(t_1) + (-\hat{L}_x(t_0) + \hat{L}_{x_0}) x(t_0) = 0 \\ & \quad \forall x(\cdot) \in C^1([t_0, t_1]). \end{aligned} \quad (4)$$

Introduciendo sucesivamente $x(t) = t - t_0$ y $x(t) = t - t_1$ en la expresión (4), llegaremos a las condiciones de transversalidad $\hat{L}_x(t_1) = -\hat{L}_{x_1}$ y $\hat{L}_x(t_0) = L_{x_0}$. \triangleright

Nota. Debemos señalar que esas tres etapas de demostración del teorema aparecerán de una u otra forma al demostrar otros teoremas del cálculo clásico de variaciones y de control óptimo.

El conjunto de condiciones para hallar el extremo local débil, es un conjunto completo. Efectivamente, la ecuación de Euler es una ecuación diferencial de segundo orden. Su solución general comprende dos constantes incógnitas. Para determinarlas existen dos ecuaciones: las condiciones de transversalidad.

Hemos formulado el teorema para el problema unidimensional de Boltz. Señalemos ciertas modificaciones necesarias que deben introducirse para el caso vectorial.

Supongamos que en el problema (Pr), $x(\cdot) = (x_1(\cdot), \dots, x_n(\cdot))$, $L = L(t, x_1, \dots, x_n, \dot{x}_1, \dots, \dot{x}_n)$ es una función de $2n + 1$ variables; y $l = l(x_{01}, \dots, x_{0n}, x_{11}, \dots, x_{1n})$, una función de $2n$ variables. Las condiciones necesarias en el problema vectorial de Boltz constan del sistema de ecuaciones de Euler

$$-\frac{d}{dt} \hat{L}_{x_i}(t) + \hat{L}_{x_i}(t) = 0, \quad i = 1, \dots, n,$$

y de las condiciones de transversalidad establecidas por el sistema de ecuaciones

$$\hat{L}_{x_i}(t_k) = (-1)^k \hat{L}_{x_i}(t_k), \quad i = 1, \dots, n, \quad k = 0, 1.$$

La demostración del teorema en el caso vectorial se reduce trivialmente a una demostración unidimensional.

4.1.3. Ejemplo.

$$\mathcal{P}(x(\cdot)) = \int_0^1 (\dot{x}^2 - x) dt + x^2(1) \rightarrow \text{extr.}$$

Condiciones necesarias:

a) ecuación de Euler $-\frac{d}{dt} L_x - L_x = 0 \Leftrightarrow 2\ddot{x} + 1 = 0;$

b) condiciones de transversalidad

$$L_x(0) = l_{x(0)}, L_x(1) = -l_{x(1)} \Leftrightarrow \dot{x}(0)$$

$$\dot{x}(1) = -x(1).$$

Solución general de la ecuación euleriana: $x(t) = -\frac{t^2}{4} + C_1 t + C_2.$

Valiéndonos de las condiciones de transversalidad hallamos que $C_1 = 0, C_2 = 3/4.$ En resumen, existe la única extremal admisible $x(t) = (3 - t^2)/4.$

Mostremos que esa extremal proporciona un mínimo absoluto al problema. Efectivamente, si $h(\cdot) \in C^1([t_0, t_1]),$ entonces

$$\begin{aligned} \mathcal{B}(\hat{x}(\cdot) + h(\cdot)) - \mathcal{B}(\hat{x}(\cdot)) &= \int_0^1 2\hat{x}\dot{h} dt + \int_0^1 \dot{h}^2 dt - \\ &- \int_0^1 h dt + 2\hat{x}(1)h(1) + h^2(1). \end{aligned}$$

Integrando por partes y teniendo en cuenta que $\hat{x}(t) = (3 - t^2)/4,$ obtenemos

$$\begin{aligned} \mathcal{B}(\hat{x}(\cdot) + h(\cdot)) - \mathcal{B}(\hat{x}(\cdot)) &= 2\hat{x}h \Big|_0^1 - \int_0^1 (2\hat{x} + 1)h dt + \\ &+ \int_0^1 \dot{h}^2 dt + 2\hat{x}(1)h(1) + h^2(1) = \int_0^1 \dot{h}^2 dt + h^2(1) \geq 0. \end{aligned}$$

Resultado. $\hat{x}(t) = (3 - t^2)/4 \in \text{absmín.}, S_{\text{máx}} = +\infty.$

4.2. Problema elemental del cálculo clásico de variaciones

4.2.1. Planteamiento del problema. Llámase problema elemental del cálculo clásico de variaciones, el siguiente problema extremal en $C^1([t_0, t_1]):$

$$\begin{aligned} \mathcal{Y}(x(\cdot)) &= \int_{t_0}^{t_1} L(t, x(t), \dot{x}(t)) dt \rightarrow \text{extr}; \\ x(t_0) &= x_0, x(t_1) = x_1. \end{aligned} \quad (\text{Pr})$$

Aquí $L = L(t, x, \dot{x})$ es una función de tres variables, denominada *integrante*. El extremo en el problema se halla entre las funciones

$x(\cdot) \in C^1([t_0, t_1])$ que satisfacen las condiciones en los extremos o en las condiciones de contorno $x(t_0) = x_0$, $x(t_1) = x_1$. Tales funciones se llaman admisibles.

Decimos que la función admisible $\hat{x}(\cdot)$ proporciona un *mínimo* (*máximo*) *local débil* al problema (Pr), y escribimos $\hat{x}(\cdot) \in \in \text{locmín Pr}$ (locmáx Pr) si existe $\delta > 0$ tal que, con cualquier función admisible $x(\cdot)$ para la cual $\|x(\cdot) - \hat{x}(\cdot)\|_1 < \delta$, se cumpla la desigualdad

$$\mathcal{J}(x(\cdot)) \geq \mathcal{J}(\hat{x}(\cdot)) \quad (\mathcal{J}(x(\cdot)) \leq \mathcal{J}(\hat{x}(\cdot))).$$

4.2.2. Condición necesaria de extremo.

Teorema. Supongamos que $\hat{x}(\cdot) \in C^1([t_0, t_1])$ proporciona un extremo local débil a un problema elemental del cálculo clásico de variaciones, y el integrando L es continuo juntamente con sus derivadas parciales en x y \dot{x} en cierto entorno del conjunto $\{(t, \hat{x}(t), \dot{\hat{x}}(t)) \mid t \in [t_0, t_1]\}$. Entonces $\hat{L}_x(\cdot) \in C^1([t_0, t_1])$ y se cumple la ecuación de Euler

$$-\frac{d}{dt} \hat{L}_x(t) + \hat{L}_x(t) = 0.$$

◁ Razonamos igualmente que hemos razonado al deducir las condiciones necesarias en el problema de Bolz. Tomamos la función aleatoria, pero fija, $x(\cdot) \in C_0^1([t_0, t_1])$. En este caso $\hat{x}(\cdot) + \lambda x(\cdot)$ será la función admisible $\forall \lambda \in \mathbb{R}$. Supongamos que $\varphi(\lambda) = \mathcal{J}(\hat{x}(\cdot) + \lambda x(\cdot))$. De la condición $\hat{x}(\cdot) \in \text{locextr Pr}$ se deduce que $0 \in \in \text{locextr } \varphi$. Utilizando la diferenciabilidad de la función φ en cero y la expresión para la variación de la funcional (p. 4.1.2), obtenemos

$$\varphi'(0) = \delta \mathcal{J}(\hat{x}(\cdot), x(\cdot)) = \int_{t_0}^{t_1} (\hat{L}_x(t) \dot{x}(t) + \hat{L}_x(t) x(t)) dt = 0$$

$$\forall x(\cdot) \in C_0^1([t_0, t_1]).$$

Del lema Dubois — Reimond se deduce que $\hat{L}_x(\cdot) \in C^1([t_0, t_1])$ y que, por lo tanto, se cumple la ecuación de Euler. ▷

El conjunto de condiciones para hallar la extremal admisible es un conjunto completo. Además, la ecuación de Euler es una ecuación diferencial de segundo orden. Su solución general contiene dos constantes incógnitas. Para determinarlas existen dos ecuaciones: las llamadas condiciones en los extremos. Por consiguiente, la extremal más a menudo admitida es una extremal única.

Hemos formulado el teorema para un problema elemental unidimensional del cálculo clásico de variaciones. Señalemos los cambios necesarios que requiere el caso vectorial.

Sea $x(\cdot) = (x_1(\cdot), \dots, x_n(\cdot))$, $L = L(t, x_1, \dots, x_n, \dot{x}_1, \dots, \dot{x}_n)$ una función de $2n + 1$ variables en el problema (Pr) del

p. 4.2.1. Las condiciones necesarias en un problema vectorial elemental constan del sistema de ecuaciones de Euler

$$-\frac{d}{dt} \hat{L}_{x_i}(t) + \hat{L}_{x_i}(t) = 0, \quad i = 1, \dots, n.$$

La demostración del teorema en el caso vectorial trivialmente se reduce a una demostración unidimensional.

4.2.3. **Integrales de la ecuación de Euler.** Si el integrando $L = L(t, x, \dot{x})$ no depende explícitamente de una de las variables, la ecuación euleriana se reducirá a una ecuación más simple.

1. Si el integrando $L = L(t, x)$ no depende explícitamente de \dot{x} , la ecuación euleriana se reducirá a la ecuación

$$\hat{L}_x(t) = 0.$$

2. Si el integrando $L = L(t, \dot{x})$ no depende explícitamente de x , tendrá lugar la integral de impulso

$$L_x(t) = \text{const.}$$

3. Si el integrando $L = L(x, \dot{x})$ no depende explícitamente de t , tendrá lugar la integral de energía (ambas denominaciones de dichos términos se han tomado de la mecánica clásica)

$$\dot{x} \hat{L}_x(t) - \hat{L}(t) = \text{const}$$

(para la demostración es suficiente diferenciar la relación con arreglo a t y utilizar la ecuación de Euler).

4.2.4. **Ejemplos.** En este punto, mediante ejemplos examinaremos las relaciones entre las soluciones de un problema elemental del cálculo clásico de variaciones y las extremales.

Ejemplo 1 (la extremal admisible existe, es única y proporciona un extremo global).

$$\mathcal{J}(x(\cdot)) = \int_0^1 \dot{x}^2 dt \rightarrow \inf; \quad x(0) = 0, \quad x(1) = 1.$$

Ecuación de Euler: $\ddot{x} = 0$.

Solución general: $x = C_1 t + C_2$. La única extremal admisible es $\hat{x} = t$. La extremal proporciona un mínimo global al problema. Efectivamente, sea $h(\cdot) \in C_0^1([0, 1])$. Entonces $\hat{x}(\cdot) + h(\cdot)$ será una función admisible en el problema y

$$\begin{aligned} \mathcal{J}(\hat{x}(\cdot) + h(\cdot)) - \mathcal{J}(\hat{x}(\cdot)) &= \int_0^1 (\hat{x} + h)^2 dt - \int_0^1 \hat{x}^2 dt = \\ &= 2 \int_0^1 \hat{x} h dt + \int_0^1 h^2 dt = \int_0^1 h^2 dt \geq 0. \end{aligned}$$

En ese ejemplo todo está bien, pero en los que siguen surgen complicaciones diferentes.

Ejemplo 2 (la extremal existe, es única, proporciona un extremo global, pero no es una función continuamente diferenciable).

$$\mathcal{J}(x(\cdot)) = \int_0^1 t^{2/3} \dot{x}^2 dt \rightarrow \inf; \quad x(0) = 0, \quad x(1) = 1$$

(ejemplo de Hilbert).

$$\text{Ecuación de Euler: } \frac{d}{dt} (2t^{2/3} \dot{x}) = 0 \Leftrightarrow t^{2/3} \dot{x} = C \Leftrightarrow \dot{x} = Ct^{-2/3},$$

Solución general: $x = C_1 t^{1/3} + C_2$. La única extremal que satisface las condiciones en los extremos es $\hat{x} = x^{1/3}$.

Está claro que la extremal no es una función de clase C^1 ($[0, 1]$), ya que $\hat{x}(\cdot) \in C([0, 1])$. Mostremos, no obstante, que ella proporciona un mínimo global al problema entre todas las funciones absolutamente continuas $x(\cdot)$ que satisfacen las condiciones de contorno y para las cuales la integral \mathcal{J} es finita. Efectivamente, para cualquier $h(\cdot)$ de este tipo,

$$\begin{aligned} \mathcal{J}(\hat{x}(\cdot) + h(\cdot)) - \mathcal{J}(\hat{x}) &= \int_0^1 t^{2/3} \left(\frac{t^{-2/3}}{3} + \dot{h} \right)^2 \times \\ &\times dt - \int_0^1 t^{2/3} \left(\frac{t^{-2/3}}{3} \right)^2 dt = \int_0^1 \frac{2}{3} \dot{h} dt + \int_0^1 t^{2/3} \dot{h}^2 dt \geq 0. \end{aligned}$$

Ejemplo 3 (no existe solución del problema ni extremal admisible incluso entre las funciones absolutamente continuas).

$$\mathcal{J}(x(\cdot)) = \int_0^1 t^2 \dot{x}^2 dt \rightarrow \inf; \quad x(0) = 0, \quad x(1) = 1$$

(ejemplo de Weierstrass).

$$\text{Ecuación de Euler: } \frac{d}{dt} (2t^2 \dot{x}) = 0 \Leftrightarrow t^2 \dot{x} = C \Leftrightarrow \dot{x} = C/t^2.$$

$$\text{Solución general: } x = (C_1/t) + C_2.$$

No hay ninguna extremal que satisfaga la condición de contorno $x(0) = 0$.

Es obvio que $\mathcal{J}(x(\cdot)) \geq 0$, y para cualquier función absolutamente continua $x(\cdot) \neq 0$, $\mathcal{J}(x(\cdot)) > 0$. Mostremos que la cota inferior en el problema es igual a cero. Analicemos la sucesión de las funciones admisibles $x_n(t) = \arctg nt / \arctg n$. Tenemos

$$\begin{aligned} \mathcal{J}(x_n(\cdot)) &= \int_0^1 t^2 \frac{n^2}{(1+n^2 t^2) \arctg^2 n} dt \leq \\ &\leq \int_0^{1/n} \frac{dt}{\arctg^2 n} + \int_{1/n}^1 \frac{dt}{n^2 t^2 \arctg^2 n} \rightarrow 0. \end{aligned}$$

Ejemplo 4 (la extremal admisible existe, es única, pero no proporciona extremo).

$$\mathcal{J}(x(\cdot)) = \int_0^{3\pi/2} (\dot{x}^2 - x^2) dt \rightarrow \inf; \quad x(0) = x\left(\frac{3\pi}{2}\right) = 0.$$

Ecuación de Euler: $\ddot{x} + x = 0$.

Solución general: $x = C_1 \operatorname{sen} t + C_2 \operatorname{cos} t$. La única extremal admisible es $\hat{x} \equiv 0$.

Examinemos la sucesión de funciones $x_n(t) = (1/n) \cdot \operatorname{sen}(2t/3)$. Es obvio que $x_n(\cdot)$ son funciones admisibles y $x_n(\cdot) \rightarrow x(\cdot) \equiv 0$ en $C^1([0, 3\pi/2])$, pero en este caso

$$\mathcal{J}(x_n(\cdot)) = \frac{1}{n^2} \frac{3\pi}{4} \left(\frac{4}{9} - 1 \right) = -\frac{5\pi}{12n^2} < 0 = \mathcal{J}(\hat{x}(\cdot)).$$

Del ejemplo 4 se deduce, en particular, que la ecuación de Euler es una condición de extremo necesaria, pero no suficiente.

Ejemplo 5.

$$\mathcal{J}(x(\cdot)) = \int_0^1 ((1 - \dot{x}^2) + x^2) dt \rightarrow \inf;$$

$$x(0) = 0, \quad x(1) = 0.$$

La cota inferior de la funcional es igual a cero. Para cerciorarse de ello es suficiente analizar la sucesión minimizadora de las funciones de $KC^1([0, 1])$:

$$x_n(t) = \int_0^t \operatorname{sign} \operatorname{sen} 2\pi n \tau d\tau, \quad n = 1, 2, \dots$$

Las funciones $x_n(\cdot)$ tienden a cero con uniformidad, mientras que $|x_n(t)| = 1$, a excepción de un número finito de puntos, es decir, $\mathcal{J}(x_n(\cdot)) \rightarrow 0$. Por otra parte, si $x_0(t) \equiv 0$, tendremos $\mathcal{J}(x_0(\cdot)) = 1$, pero si $x(t) \equiv 0$, entonces

$\mathcal{J}(x(\cdot)) \geq \int_0^1 x^2 dt > 0$. Por lo tanto, la cota inferior de la funcional no es alcanzada en ninguna función admisible.

Las sucesiones de funciones semejantes a $x_n(\cdot)$ se llaman «regímenes deslizantes», ya que el control en ellas (en este ejemplo se trata de una derivada) parece como si se deslizara entre ciertos valores (en este caso entre $+1$ y -1).

4.3. Problemas isoperimétricos

4.3.1. Planteamiento del problema. Llámase *problema isoperimétrico* (con extremos fijos) en el cálculo clásico de variaciones, el siguiente problema en el espacio $C^1([t_0, t_1])$:

$$\mathcal{J}_0(x(\cdot)) = \int_{t_0}^{t_1} f_0(t, x(t), \dot{x}(t)) dt \rightarrow \operatorname{extr}; \quad (\text{Pr})$$

$$\mathcal{J}_i(x(\cdot)) = \int_{t_0}^{t_1} f_i(t, x(t), \dot{x}(t)) dt = \alpha_i, \quad (1)$$

$$i = 1, \dots, m$$

$$x(t_0) = x_0, \quad x(t_1) = x_1, \quad (2)$$

donde $\alpha_1, \dots, \alpha_m$ son números fijos dados.

Las acotaciones de tipo (1) se llaman *isoperimétricas*. Las funciones $f_i, i = 0, 1, \dots, m$ se llaman *integrantes*. Las funciones $x(\cdot) \in C^1([t_0, t_1])$ que satisfacen las condiciones isoperimétricas (1) y las condiciones en los extremos (2) se denominan *admisibles*.

Diremos que la función admisible $\hat{x}(\cdot)$ proporciona al problema (Pr) un *mínimo local débil* y escribimos $\hat{x}(\cdot) \in \text{locmín Pr}$ (o locmáx Pr) si existe $\delta > 0$ tal que para cualquier función admisible $x(\cdot)$, a la cual le corresponde $\|x(\cdot) - \hat{x}(\cdot)\|_{C^1([t_0, t_1])} < \delta$, se cumple la desigualdad

$$\mathcal{J}_0(x(\cdot)) \geq \mathcal{J}_0(\hat{x}(\cdot)) \quad (\mathcal{J}_0 x(\cdot) \leq \mathcal{J}_0(\hat{x}(\cdot))).$$

4.3.2. Condición de extremo necesaria.

Teorema. *Sea que la función $\hat{x}(\cdot)$ proporciona un extremo local débil al problema isoperimétrico (Pr). Además, las funciones $f_i, i = 0, 1, \dots, m$ y sus derivadas parciales en x y \dot{x} son continuas en cierto entorno del conjunto $\{(t, \hat{x}(t), \dot{\hat{x}}(t)) \mid t \in [t_0, t_1]\}$ (condición de suavidad).*

Entonces se hallarán los factores de Lagrange $\lambda_0, \lambda_1, \dots, \lambda_m$ que no todos son iguales a cero y que para la lagrangiana

$$L = \sum_{i=0}^m \lambda_i f_i(t, x, \dot{x}) \quad \hat{L}_x(\cdot) \in C^1([t_0, t_1])$$

se cumple la ecuación de Euler

$$-\frac{d}{dt} \hat{L}_{\dot{x}}(t) + \hat{L}_x(t) = 0.$$

A) **Variaciones de Lagrange de las funciones \mathcal{J}_i .** Escribamos las variaciones de Lagrange de las funcionales \mathcal{J}_i (véase el p. 4.1.3):

$$\delta \mathcal{J}_i(\hat{x}(\cdot), x(\cdot)) = \int_{t_0}^{t_1} (\hat{f}_{i\dot{x}}(t) \dot{x}(t) + \hat{f}_{ix}(t)) dt,$$

$$i = 0, 1, \dots, m.$$

$$x(\cdot) \in C_0^1([t_0, t_1]).$$

B) **Construcción de la aplicación de dimensión finita y formación de los casos degenerado y no degenerado.** Examinemos la siguiente aplicación lineal del espacio $C_0^1([t_0, t_1]) = \{x(\cdot) \in C^1([t_0, t_1]) \times \times \mid x(t_0) = x(t_1) = 0\}$ en el espacio \mathbb{R}^{m+1} :

$$Ax(\cdot) = (\delta \mathcal{J}_0(\hat{x}(\cdot), x(\cdot)), \delta \mathcal{J}_1(\hat{x}(\cdot), x(\cdot)), \dots, \delta \mathcal{J}_m(\hat{x}(\cdot), x(\cdot))).$$

Son posibles dos casos:

a) A es la aplicación a una parte de \mathbb{R}^{m+1} (caso degenerado);

b) A es la aplicación a todos los espacios \mathbb{R}^{m+1} , es decir, $\text{Im } A = \mathbb{R}^{m+1}$ (caso no degenerado).

C) Demostración del teorema en el caso degenerado. La imagen de un espacio lineal en una aplicación lineal es, según se sabe, un subconjunto. Por lo tanto, en el caso degenerado $\text{Im } A$ es un subconjunto propio en \mathbb{R}^{m+1} . Pero entonces se hallarán los números $\lambda_0, \lambda_1, \dots, \lambda_m$ que no todos son iguales a cero y con los que

$$\sum_{i=0}^m \lambda_i z_i = 0 \quad \forall z = (z_0, z_1, \dots, z_m) \in \text{Im } A.$$

Si recordamos la definición del operador A y la expresión para $\delta \mathcal{J}_i(\hat{x}(\cdot), x(\cdot))$, obtenemos

$$\int_{t_0}^{t_1} \left(\sum_{i=0}^m \lambda_i (\hat{f}_{ix}(t) \dot{x}(t) + \hat{f}_{ix}(t) x(t)) \right) dt = 0$$

$$\forall x(\cdot) \in C_0^1([t_0, t_1]).$$

Pero entonces, del lema Dubois—Reimond (p. 4.1.3) se deduce que

$$\sum_{i=0}^m \lambda_i \hat{f}_{ix}(\cdot) \in C^1([t_0, t_1]) \text{ y } -\frac{d}{dt} \left(\sum_{i=0}^m \lambda_i \hat{f}_{ix}(t) \right) + \sum_{i=0}^m \lambda_i \hat{f}_{ix}(t) = 0.$$

D) Caso no degenerado. Mostremos que si $\hat{x}(\cdot) \in \text{locextr Pr}$ será imposible el caso no degenerado. De esta manera el teorema será demostrado.

Elijamos la función $x_j(\cdot) \in C_0^1([t_0, t_1])$ de tal modo que $Ax_j(\cdot) = e_j$, es decir, $\delta \mathcal{J}_i(\hat{x}(\cdot), x_j(\cdot)) = \delta_{ij}$, donde $e_0 = (1, 0, \dots, 0), \dots, e_m = (0, \dots, 0, 1)$ es una base canónica en \mathbb{R}^{m+1} . Examinemos la aplicación $\Phi: \mathbb{R}^{m+1} \rightarrow \mathbb{R}^{m+1}$ que actúa según la fórmula

$$\Phi(\beta) = \left(\mathcal{J}_0 \left(\hat{x}(\cdot) + \sum_{j=0}^m \beta_j x_j(\cdot) \right) \right),$$

$$\mathcal{J}_1 \left(\hat{x}(\cdot) + \sum_{j=0}^m \beta_j x_j(\cdot) \right), \dots, \mathcal{J}_m \left(\hat{x}(\cdot) + \sum_{j=0}^m \beta_j x_j(\cdot) \right) \Bigg).$$

Es fácil comprobar que la función Φ es continuamente diferenciable en cierto entorno de cero y $\Phi(0) = (\alpha_0, \alpha_1, \dots, \alpha_m) \stackrel{\text{def}}{=} \hat{\alpha}(\alpha_0 \stackrel{\text{def}}{=} \mathcal{J}_0(\hat{x}(\cdot)))$. Como la matriz de Jacobi de la aplicación Φ en cero no es degenerada ($\Phi'(0) = (\delta \mathcal{J}_i(\hat{x}(\cdot), x_j(\cdot)))_{i,j=0}^m = 1$ es la matriz unidad), resulta que será aplicable el teorema de función inversa (p. 1.4.4), según el cual existe una aplicación inversa Φ^{-1} de cierto entorno del punto $\hat{\alpha}$, tal que $|\Phi^{-1}(\alpha)| \leq K |\alpha - \hat{\alpha}|$ con cierta constante $K > 0$. En particular, para ε bastante pequeño en módulo se hallará un vector $\beta(\varepsilon) = \Phi^{-1}(\alpha_0 + \varepsilon, \alpha_1, \dots$

$\dots, \alpha_m)$ tal, para el cual $\Phi(\beta(\varepsilon)) = (\varepsilon + \alpha_0, \alpha_1, \dots, \alpha_m)$, es decir,

$$y_0 \left(x(\cdot) + \sum_0^m \beta_i(\varepsilon) x_j(\cdot) \right) = \alpha_0 + \varepsilon,$$

$$y_i \left(\hat{x}(\cdot) + \sum_0^m \beta_j(\varepsilon) x_j(\cdot) \right) = \alpha_i, \quad i = 1, \dots, m,$$

y en este caso

$$|\beta(\varepsilon)| = |\Phi^{-1}(\alpha_0 + \varepsilon, \alpha_1, \dots, \alpha_m)| \leq K |\varepsilon|.$$

Resulta que en cualquier entorno de la función $\hat{x}(\cdot)$ (en el espacio $C^1([t_0, t_1])$) existe una función admisible (a saber, $\hat{x}(\cdot) + \sum_{j=0}^m \times \beta_j(\delta) x_j(\cdot)$ con ε bastante pequeño) cuyo valor de la funcional puede ser mayor o menor que el valor para $\hat{x}(\cdot)$. Hemos llegado a una contradicción con la condición $\hat{x}(\cdot) \in \text{locextr Pr. } \triangleright$

4.3.3. Ejemplo.

$$\int_0^1 \dot{x}^2 dt \rightarrow \text{extr}; \quad \int_0^1 x dt = 0, \quad x(0) = 0, \quad x(1) = 1.$$

Solución: la lagrangiana $L = \lambda_0 \dot{x}^2 - \lambda x$.

Condición necesaria: la ecuación de Euler

$$-\frac{d}{dt} L_{\dot{x}} + L_x = 0 \iff -2\lambda_0 \ddot{x} + \lambda = 0.$$

Si $\lambda_0 = 0$, entonces $\lambda = 0$, es decir, todos los factores de Lagrange son ceros. En este caso no hay extremales admisibles. Sea $\lambda_0 = 1/2$. Entonces $\ddot{x} = \lambda$. Solución general: $x = C_1 t^2 + C_2 t + C_3$. Valiéndonos de las condiciones en los extremos y de las condiciones isoperimétricas, hallamos las constantes incógnitas C_1, C_2 y C_3 :

$$x(0) = 0 \Rightarrow C_3 = 0,$$

$$x(1) = 1 \Rightarrow C_1 + C_2 = 1,$$

$$\left. \int_0^1 x dt = 0 \Rightarrow \int_0^1 (C_1 t^2 + C_2 t) dt = 0 \Rightarrow \frac{C_1}{3} + \frac{C_2}{2} = 0 \right\} \Rightarrow \begin{cases} C_1 = 3 \\ C_2 = -2. \end{cases}$$

El problema contiene la única extremal admisible, que es $\hat{x} = 3t^2 - 2t$.

Mostremos, a base de verificación directa, que la función \hat{x} proporciona un mínimo absoluto al problema. Tomamos una función $h(\cdot) \in C^1([0, 1])$ tal que $\hat{x}(\cdot) + h(\cdot)$ sea admisible. Para eso

debemos tomar una función $h(\cdot)$ para la cual $h(0) = h(1) = 0$ y $\int_0^1 h dt = 0$. En este caso, para la funcional $\mathcal{J}(x(\cdot)) = \int_0^1 \dot{x}^2 dt$ tenemos

$$\begin{aligned} \mathcal{J}(\hat{x}(\cdot) + h(\cdot)) - \mathcal{J}(\hat{x}(\cdot)) &= \int_0^1 (\dot{\hat{x}} + \dot{h})^2 dt - \int_0^1 \dot{\hat{x}}^2 dt = \\ &= \int_0^1 2\dot{\hat{x}}\dot{h} dt + \int_0^1 \dot{h}^2 dt \geq 2 \int_0^1 \dot{\hat{x}}\dot{h} dt. \end{aligned}$$

Integrando por partes y teniendo en cuenta las condiciones de $h(\cdot)$, obtenemos

$$\begin{aligned} \mathcal{J}(\hat{x}(\cdot) + h(\cdot)) - \mathcal{J}(\hat{x}(\cdot)) &\geq 2 \int_0^1 \dot{\hat{x}} dh = 2\dot{\hat{x}}h \Big|_0^1 - 2 \int_0^1 \ddot{\hat{x}}h dt = \\ &= -2 \int_0^1 \ddot{\hat{x}}h dt = 0. \end{aligned}$$

Es fácil calcular que $S_{\min} = \int_0^1 \dot{\hat{x}}^2 dt = \int_0^1 (6t - 2)^2 dt = 4$.

Resultado. La función $\hat{x} = 3t^2 - 2t$ proporciona al problema un mínimo absoluto. El valor de tal problema constituye $S_{\min} = 4$. Es obvio que $S_{\max} = +\infty$.

§ 5. Problema de Lagrange

Este párrafo está dedicado a la deducción de las condiciones necesarias de extremo débil para una sola clase general de problemas del cálculo clásico de variaciones, es decir, a los problemas de Lagrange. A esta clase pertenecen todos los problemas estudiados en el párrafo anterior. La deducción de las condiciones necesarias se basa en los resultados del análisis de dimensión infinita o, mejor dicho, en el principio lagrangiano para los problemas suaves con acotaciones del tipo de igualdades y desigualdades.

5.1. Principio lagrangiano para el problema de Lagrange

5.1.1. Planteamiento del problema. Sea $X = C^1(\Delta, \mathbb{R}^n) \times \mathbb{R}^2$, donde Δ es un segmento finito dado. La condición $\xi = (x(\cdot), t_0, t_1) \in X$ significa que $x(\cdot) \in C^1(\Delta, \mathbb{R}^n)$, $t_0, t_1 \in \Delta$. Seguidamente, a ciertas coordenadas del vector función $x(\cdot) = (x_1(\cdot), \dots, x_n(\cdot))$ (para precisar consideraremos que son las

primeras k coordenadas) estará aplicada la relación diferencial $\dot{x}_i = \varphi_i(t, x(t))$, $i = 1, \dots, k$. Denotemos a continuación $x(\cdot) = (x_\alpha(\cdot), x_\beta(\cdot))$, donde $x_\alpha(\cdot) = (x_1(\cdot), \dots, x_k(\cdot))$, $x_\beta(\cdot) = (x_{k+1}(\cdot), \dots, x_n(\cdot))$. Si no existe relación diferencial, entonces $k = 0$ y $x(\cdot) = x_\beta(\cdot)$. Llámase problema de Lagrange el siguiente problema extremal en el espacio X :

$$\mathcal{B}_0(\xi) \rightarrow \inf: \mathcal{B}_i(\xi) \leq 0, \quad i = 1, \dots, m' \quad (1)$$

$$\mathcal{B}_i(\xi) = 0, \quad i = m' + 1, \dots, m, \quad (\text{Pr})$$

$$\Phi(\xi) = \dot{x}_\alpha(t) - \varphi(t, x(t)) = 0 \quad \forall t \in \Delta, \quad (2)$$

donde

$$\mathcal{B}_i(\xi) = \int_{t_0}^{t_1} f_i(t, x(t), \dot{x}(t)) dt - \psi_i(t_0, x(t_0), t_1, x(t_1)),$$

$$i = 0, 1, \dots, m, \quad t_0, t_1 \in \text{int } \Delta, \quad t_0 < t_1.$$

Se consideran casos parciales (Pr) los problemas en los que uno de los extremos t_0 o t_1 es móvil, y el otro está fijo o ambos extremos $[t_0, t_1]$ y el segmento permanecen fijos.

El elemento ξ para el cual se cumplen las condiciones y acotaciones (1)–(2) del tipo de igualdades y desigualdades, se llama *admisible*. El conjunto de los demás elementos admisibles constituyen un subconjunto en el espacio X .

Supongamos que el elemento admisible $\hat{\xi} = (\hat{x}(\cdot), \hat{t}_0, \hat{t}_1)$ proporciona un *mínimo local débil* al problema de Lagrange (Pr), y escribimos $\xi \in \text{locmín Pr}$ si existe $\delta > 0$ tal que para cualquier elemento admisible $\xi = (x(\cdot), t_0, t_1)$ que satisfaga la condición $\|\xi - \hat{\xi}\|_X < \delta$ ($\Leftrightarrow \|x(\cdot) - \hat{x}(\cdot)\|_{C^1(\Delta, \mathbb{R}^n)} < \delta, |t_0 - \hat{t}_0| < \delta, |t_1 - \hat{t}_1| < \delta$) se cumple la desigualdad $\mathcal{B}_0(\xi) \geq \mathcal{B}_0(\hat{\xi})$.

En vista de que en la función $f_i(t, x, \dot{x})$, en vez de \dot{x}_α se puede poner la expresión $\varphi(t, x)$ tomada de (2) e igual a la primera, en lo sucesivo consideraremos que $f_i = f_i(t, x, \dot{x}_\beta)$.

El planteamiento del problema de Lagrange de la forma indicada, así como la formulación posterior de las condiciones necesarias, permiten, en una serie de casos, simplificar, en comparación con el problema lagrangiano en ATF y AGT, la escritura de las condiciones precisas (la cantidad de ecuaciones diferenciales puede ser reducida en 1).

5.1.2. Condiciones de extremo necesarias.

Teorema de Euler – Lagrange. *Supongamos que el elemento $\hat{\xi} = (\hat{x}(\cdot), \hat{t}_0, \hat{t}_1)$ proporciona un mínimo local débil al problema de Lagrange (Pr). En este caso son continuas, en cierto entorno del con-*

junto $\{(t, \hat{x}(t), \hat{x}_\beta(t)) \mid t \in \Delta\}$, las funciones f_i , $i = 0, 1, \dots, m$ y sus derivadas parciales en \hat{x} y x , así como φ y su derivada parcial en x en cierto entorno del conjunto $\{(t, \hat{x}(t)) \mid t \in \Delta\}$, y son continuamente diferenciables las funciones ψ_i , $i = 0, 1, \dots, m$ en el entorno del punto $(\hat{t}_0, \hat{x}(\hat{t}_0), \hat{t}_1, \hat{x}(\hat{t}_1))$ (condición de suavidad).

Entonces se hallarán los factores de Lagrange $\lambda = (\lambda_0, \lambda_1, \dots, \lambda_m) \in \mathbb{R}^{m+1}$ y la función vectorial $p(\cdot) \in C^1(\Delta, \mathbb{R}^k)$ que no son iguales a cero simultáneamente, pero que son tales que para la función lagrangiana

$$\mathcal{L} = \int_{t_0}^{t_1} [f(t, x, \dot{x}) + \langle p(t), \dot{x}_\alpha - \varphi(t, x(t)) \rangle] dt + l(t_0, x(t_0), t_1, x(t_1)),$$

donde

$$f(t, x, \dot{x}) = \sum_{i=0}^m \lambda_i f_i(t, x, \dot{x}_\beta),$$

$$l = \sum_{i=0}^m \lambda_i \psi_i(t_0, x(t_0), t_1, x(t_1)),$$

se cumplen las condiciones:

a) de estacionaridad en x , o sea, la ecuación de Euler para la lagrangiana

$$L(t, x, \dot{x}) = f(t, x, \dot{x}_\beta) + \langle p(t), \dot{x}_\alpha - \varphi(t, x(t)) \rangle - \frac{d}{dt} \hat{L}_x(t) + \hat{L}_x(t) =$$

$$= 0 \Leftrightarrow \begin{cases} -\dot{p}(t) - p(t) \hat{\varphi}_{x_\alpha}(t) + \hat{f}_{x_\alpha}(t) = 0, \\ -\frac{d}{dt} \hat{f}_{x_\beta}(t) + \hat{f}_{x_\beta}(t) - p(t) \hat{\varphi}_{x_\beta}(t) = 0; \end{cases}$$

b) de transversalidad en x :

$$\hat{L}_x(\hat{t}_i) = (-1)^i \hat{l}_{x(t_i)} \Rightarrow \begin{cases} p(\hat{t}_i) = (-1)^i \hat{l}_{x_\alpha(t_i)}; \\ \hat{f}_{x_\beta}(\hat{t}_i) = (-1)^i \hat{l}_{x_\beta(t_i)}, \\ i = 0, 1; \end{cases}$$

c) de estacionaridad en t_0, t_1 (sólo se escribe para los extremos móviles del segmento de integración):

$$\hat{\mathcal{L}}_{t_0} = 0 \Leftrightarrow -\hat{f}(\hat{t}_0) + l_{t_0} + l_{x(t_0)} \hat{x}(\hat{t}_0) = 0,$$

$$\hat{\mathcal{L}}_{t_1} = 0 \Leftrightarrow \hat{f}(\hat{t}_1) + \hat{l}_{t_1} + \hat{l}_{x(t_1)} \hat{x}(\hat{t}_1) = 0;$$

d) de no rigidez complementaria:

$$\lambda_i \mathcal{E}_i(\hat{\xi}) = 0, \quad i = 1, \dots, m';$$

e) de no negatividad;

$$\lambda_i \geq 0, \quad i = 0, 1, \dots, m'.$$

◁ Examinemos el problema (Pr) como un problema extremal con acotaciones del tipo de igualdades y desigualdades (p. 2.4). En nuestro caso el espacio $X = C^1(\Delta, \mathbf{R}^n) \times \mathbf{R}^2$ y las funcionales $\mathcal{F}_i, i = 1, \dots, m'$ proporcionan acotaciones del tipo de desigualdades, mientras que la acotación del tipo de igualdad es proporcionada por la aplicación $F(\xi) = (\Phi(\xi), \mathcal{F}_{m'+1}(\xi), \dots, \mathcal{F}_m(\xi))$ que actúa en el espacio $Y = C(\Delta, \mathbf{R}^h) \times \mathbf{R}^{m-m'}$. A su vez, $\hat{\xi}$ proporciona un mínimo local al espacio X .

Mostremos que en nuestro problema (Pr) se cumplen todas las condiciones del teorema del p. 2.4 (su carácter banachiano, suavidad y regularidad debilitada), y después, según el principio de Lagrange para los problemas con igualdades y desigualdades, escribamos las condiciones de mínimo necesarias y deduzcamos de ellas las condiciones a) — e) de nuestro teorema.

El carácter banachiano de los espacios X e Y se deduce del hecho de que los espacios $C^1(\Delta, \mathbf{R}^n)$ y $C(\Delta, \mathbf{R}^h)$ son banachianos (p. 1.1.2), así como de que el producto de los espacios banachianos también es banachiano (p. 1.1.3).

La suavidad de las aplicaciones \mathcal{F}_i y F se cumple debido a que de la diferenciabilidad continua en el entorno del punto $\hat{\xi}$ se deduce una diferenciabilidad estricta en el punto (p. 1.4.2).

La regularidad debilitada, o sea, el carácter cerrado del conjunto $F'(\hat{\xi})X$ se desprende del lema sobre el carácter cerrado de la imagen (p. 7.2), donde $A = \Phi'(\hat{\xi})(A: X \rightarrow Y)$, $B = (\mathcal{F}'_{m'+1}(\hat{\xi}), \dots, \mathcal{F}'_m(\hat{\xi}))(B: X \rightarrow \mathbf{R}^{m-m'})$. El conjunto $BKer A$ está cerrado ya que es el subespacio de un espacio de dimensión finita. El carácter cerrado de la imagen de la aplicación A tiene lugar en virtud de que la imagen $\Phi'(\hat{\xi})C^1(\Delta, \mathbf{R}^n)$ simplemente coincide con $C(\Delta, \mathbf{R}^h)$. En efecto, tomando arbitrariamente $y(\cdot) \in C(\Delta, \mathbf{R}^h)$ (y el vector arbitrario $\gamma \in \mathbf{R}^h$) siempre podemos hallar la función $h(\cdot) \in C^1(\Delta, \mathbf{R}^h)$ y, asimismo, la función $(h(\cdot), 0)$ ($h_\beta(\cdot) = 0$) del espacio $C^1(\Delta, \mathbf{R}^n)$, para la cual

$$\Phi'(\hat{\xi})[(h(\cdot), 0)] = \dot{h}(t) - \hat{\varphi}_{x_\alpha}(t)h(t) = y(t), \quad h(\hat{t}_0) = \gamma. \quad (1)$$

La solución del último sistema de k ecuaciones lineales diferenciales con factores continuos existe, es única y está definida en todo el segmento Δ en virtud del teorema de existencia y unicidad de la solución del teorema de Cauchy para un sistema lineal heterogéneo [ATF, pág. 191].

Por consiguiente, todas las condiciones del teorema (p. 2.4) se cumplen. Conforme a ese teorema se hallarán los factores de Lagrange $\lambda = (\lambda_0, \lambda_1, \dots, \lambda_m) \in \mathbf{R}^{m+1}$, $y^* \in Y^*$ que no todos son iguales

a cero, pero que son tales que para la función lagrangiana del problema (Pr)

$$\begin{aligned} \tilde{\mathcal{L}}(\xi, y^*, \lambda) &= \tilde{\mathcal{L}}(x(\cdot), t_0, t_1, y^*, \lambda) = \\ &= \int_{t_0}^{t_1} f(t, x, \dot{x}_\beta) dt + \langle y^*, \dot{x}_\alpha - \varphi(t, x(t)) \rangle + l(t_0, x(t_0), t_1, x(t_1)) \end{aligned}$$

se cumplen las condiciones de estacionaridad

$$\begin{aligned} \hat{\mathcal{L}}(\hat{\xi}) = 0 &\Leftrightarrow \hat{\mathcal{L}}_x = 0 (\Leftrightarrow \hat{\mathcal{L}}_{x_\alpha} = 0, \hat{\mathcal{L}}_{x_\beta} = 0), \\ \hat{\mathcal{L}}_{t_0} &= 0, \quad \hat{\mathcal{L}}_{t_1} = 0, \end{aligned}$$

de no rigidez complementaria y de no negatividad.

Mostremos que de la igualdad $\hat{\mathcal{L}}_{x_\alpha} = 0$ se deduce la existencia de la función $p(\cdot) \in C^1(\Delta, \mathbf{R}^h)$ para la cual se cumplen las condiciones a), b) del teorema y, además, $\tilde{\mathcal{L}} = \mathcal{L}$. En este caso el teorema será demostrado.

Descifremos la condición de estacionaridad de $\tilde{\mathcal{L}}$ en x_α :

$$\begin{aligned} 0 = \hat{\mathcal{L}}_x[h(\cdot)] &= \int_{t_0}^{t_1} \hat{f}_{x_\alpha} h dt + \langle y^*, h \rangle - \varphi_{x_\alpha} h + \\ &+ \hat{l}_{x_\alpha}(t_0) h(t_0) + \hat{l}_{x_\alpha}(t_1) h(t_1) \\ &\quad \forall h \in C^1(\Delta, \mathbf{R}^h). \end{aligned}$$

De aquí, en virtud de la expresión 1,

$$\begin{aligned} \langle y^*, y(\cdot) \rangle &= - \int_{t_0}^{t_1} \hat{f}_{x_\alpha} h dt - \hat{l}_{x_\alpha}(t_0) \gamma - \hat{l}_{x_\alpha}(t_1) h(t_1) \quad \forall y \in C^1(\Delta, \mathbf{R}^h), \\ &\quad \forall \gamma \in \mathbf{R}^h. \end{aligned} \quad (2)$$

Determinemos la función p de las condiciones

$$\dot{p}(t) + p(t) \hat{\varphi}_{x_\alpha}(t) = \hat{f}_{x_\alpha}(t), \quad p(\hat{t}_1) = -\hat{l}_{x_\alpha}(t_1). \quad (3)$$

En virtud del teorema de existencia y unicidad de la solución del problema de Cauchy para un sistema lineal heterogéneo [ATF, pág. 191], la función $p(\cdot) \in C^1(\Delta, \mathbf{R}^h)$ será determinada unívocamente a base de nuestras condiciones. Por lo tanto, debido a las

condiciones (1) y (3), tenemos

$$\begin{aligned} \int_{\hat{t}_0}^{\hat{t}_1} \frac{d}{dt} (ph) dt &= p(\hat{t}_1) h(\hat{t}_1) - p(\hat{t}_0) h(\hat{t}_0) = \int_{\hat{t}_0}^{\hat{t}_1} (\dot{p}h + p\dot{h}) dt = \\ &= \int_{\hat{t}_0}^{\hat{t}_1} (\hat{f}_{x_\alpha} h - p\hat{\varphi}_{x_\alpha} h + p\hat{\varphi}_{x_\alpha} h + py) dt = \int_{\hat{t}_0}^{\hat{t}_1} (\hat{f}_{x_\alpha} h + py) dt. \end{aligned}$$

Hallando $\int_{\hat{t}_0}^{\hat{t}_1} \hat{f}_{x_\alpha} h dt$ de la última relación e introduciendo la expresión obtenida en la identidad (2), obtenemos

$$\begin{aligned} \langle y^*, y \rangle &= \int_{\hat{t}_0}^{\hat{t}_1} py dt - (\hat{l}_{x_\alpha}(t_0) - p(\hat{t}_0)) \gamma \\ &\quad \forall y \in C(\Delta, \mathbb{R}^k), \quad \forall \gamma \in \mathbb{R}^k, \end{aligned}$$

de donde se deduce que $\langle y^*, y \rangle = \int_{\hat{t}_0}^{\hat{t}_1} p(t) y(t) dt$, $p(\hat{t}_0) = \hat{l}_{x_\alpha}(t_0)$.

Por consiguiente, $\tilde{\mathcal{L}} = \mathcal{L}$ y resultan demostradas las ecuaciones de Euler y las condiciones de transversalidad de las variables x_α .

La ecuación euleriana y la condición de transversalidad para las variables x_β se deducen de la estacionaridad de la función lagrangiana \mathcal{L} en x_β . El correspondiente resultado fue obtenido al deducir las condiciones necesarias en el problema de Bolz (p. 4.1.2). \triangleright

5.1.3. Ejemplo. $\int_0^1 \dot{x}^2 dt \rightarrow \text{extr}; x(0) = \dot{x}(0) = 0, x(1) = 1.$

Solución. Reduzcamos el problema a la forma de problema de Lagrange (p. 5.1.1), sustituyendo las variables $x_1 = x$, $x_2 = \dot{x}$:

$$\begin{aligned} \int_0^1 \dot{x}_2^2 dt \rightarrow \text{extr}; \dot{x}_1 = x_2, x_1(0) = x_2(0) = 0, \\ x_1(1) = 1. \end{aligned}$$

La función de Lagrange:

$$\mathcal{L} = \int_0^1 (\lambda_0 \dot{x}_2^2 + p(\dot{x}_1 - x_2)) dt + \lambda_1 x_1(0) + \lambda_2 x_2(0) + \lambda_3 (x_1(1) - 1).$$

Condiciones necesarias:

a) sistema de ecuaciones de Euler para la lagrangiana $L = \lambda_0 \dot{x}_0^2 + p(x_1 - x_2)$:

$$-\frac{d}{dt} L_{x_i} + L_{x_i} = 0, \quad i = 1, 2 \iff -\dot{p} = 0, \quad -2\lambda_0 \ddot{x}_2 - p = 0;$$

b) transversalidad en x para el terminante $l = \lambda_1 x_1(0) + \lambda_2 x_2(0) + \lambda_3(x_1(1) - 1)$:

$$L_{x_i}(0) = l_{x_i(0)}, \quad i = 1, 2, \quad p(0) = \lambda_1, \quad p(1) = -\lambda_3,$$

$$L_{x_i} = -l_{x_i(1)}, \quad i = 1, 2, \quad 2\lambda_0 \dot{x}_2(0) = \lambda_2,$$

$$2\lambda_0 \dot{x}_2(1) = 0.$$

En vista de que los extremos del segmento de integración son fijos, no es necesario escribir la condición de estacionaridad en t_0, t_1 . Además, también faltan las condiciones de no rigidez complementaria y de no negatividad, puesto que no hay acotaciones del tipo de desigualdades.

Si $\lambda_0 = 0$, de b) y a) se deduce que $\lambda_2 = 0, p \equiv 0$. Además, de b) se deduce que $\lambda_1 = \lambda_3 = 0$, es decir, que todos los factores de Lagrange son ceros. Así, para $\lambda_0 = 0$ no hay extremales admisibles. Sea $\lambda_0 \neq 0$. Del sistema de ecuaciones eulerianas se deduce que $\ddot{x}_2 = 0$, lo cual equivale a la ecuación $\ddot{\hat{x}} = 0$, de donde $x(t) = C_1 t^3 + C_2 t^2 + C_3 t + C_4$. Las constantes incógnitas $C_1 - C_4$ se determinan de las condiciones en los extremos y de la condición de transversalidad $\dot{\hat{x}}(1) = 0$. La única extremal admisible es $\hat{x}(t) = (1/2)(3t^2 - t^3)$.

Mostremos, mediante verificación directa, que $\hat{x} \in \text{absmín Pr}$. Tomemos una función $h(\cdot) \in C^2([0, 1])$ tal que $\hat{x}(\cdot) + h(\cdot)$ sea admisible en el problema. Para eso es necesario tomar la función $h(\cdot)$ con las siguientes condiciones en los extremos: $h(0) = \dot{h}(0) = h(1) = 0$. Para la funcional $\mathcal{R}(x(\cdot)) = \int_0^1 \ddot{x}^2 dt$ tenemos

$$\begin{aligned} \mathcal{R}(\hat{x}(\cdot) + h(\cdot)) - \mathcal{R}(\hat{x}(\cdot)) &= \int_0^1 (\ddot{\hat{x}} + \ddot{h})^2 dt - \int_0^1 \ddot{\hat{x}}^2 dt = \\ &= 2 \int_0^1 \ddot{\hat{x}} \ddot{h} dt + \int_0^1 \ddot{h}^2 dt \geq 2 \int_0^1 \ddot{\hat{x}} \ddot{h} dt. \end{aligned}$$

Después, integrando dos veces por partes y teniendo en cuenta las condiciones en los extremos de las funciones \hat{x} y h y la ecuación

$\hat{x} = 0$, obtenemos

$$\begin{aligned} \mathcal{F}(\hat{x}(\cdot) + h(\cdot)) - B(\hat{x}(\cdot)) &\geq 2 \int_0^1 \ddot{\hat{x}} \dot{h} dt = \\ &= 2 \ddot{\hat{x}} \dot{h} \Big|_0^1 - 2 \int_0^1 \ddot{\hat{x}} \ddot{h} dt = -2 \int_0^1 \ddot{\hat{x}} \ddot{h} dt = -2 \ddot{\hat{x}} \Big|_0^1 \ddot{h} dt = 0. \end{aligned}$$

Así pues, $\mathcal{F}(\hat{x}(\cdot) + h(\cdot)) \geq \mathcal{F}(\hat{x}(\cdot))$ y, por consiguiente, $\hat{x}(\cdot) \in \text{absmín Pr}$, $S_{\text{mín}} = \mathcal{F}(\hat{x}(\cdot)) = 3$. Está claro que $S_{\text{máx}} = +\infty$. Efectivamente, tomamos la sucesión $x_n(t) = \hat{x}(t) + nh(t)$, donde $h(\cdot)$ es cierta función de $C_0^2(0, 1)$, tal que $\ddot{h} \neq 0$, por ejemplo, $h(t) = t^2(t-1)^2$. Entonces $\mathcal{F}(x_n(\cdot)) \rightarrow +\infty$ para $n \rightarrow \infty$.

5.2. Problema de extremos móviles

5.2.1. Planteamiento del problema. Llámase *problema de extremos móviles* el siguiente problema en el espacio $C^1(\Delta) \times \mathbb{R}^2$:

$$\begin{aligned} \mathcal{J}(x(\cdot), t_0, t_1) &= \int_{t_0}^{t_1} L(t, x(t), \dot{x}(t)) dt + \\ &+ \psi_0(t_0, x(t_0), t_1, x(t_1)) \rightarrow \text{extr}; \quad (\text{Pr}) \\ \psi_i(t_0, x(t_0), t_1, x(t_1)) &= 0, \quad i = 1, \dots, m, \end{aligned}$$

donde Δ es un segmento finito dado, $t_0, t_1 \in \Delta$, $t_0 < t_1$.

En el caso parcial, Pr es un problema donde uno de los extremos, es decir, t_0 o t_1 , es móvil, y el otro es fijo.

El conjunto triple $(x(\cdot), t_0, t_1)$ se llama admisible en (Pr) si $x(\cdot) \in C^1(\Delta)$, $t_0, t_1 \in \text{int } \Delta$, $t_0 < t_1$ y si se cumplen las condiciones (1) en los extremos.

Decimos que el conjunto triple admisible $(\hat{x}(\cdot), \hat{t}_0, \hat{t}_1)$ proporciona un mínimo (máximo) local débil al problema (Pr) (en el espacio $C^1(\Delta) \times \mathbb{R}^2$) si existe $\delta > 0$ tal que con cualquier otro conjunto triple admisible $(x(\cdot), t_0, t_1)$, para el cual $|t_0 - \hat{t}_0| \leq \delta$, $|\hat{t}_1 - t_1| \leq \delta$, $\|x(\cdot) - \hat{x}(\cdot)\|_{C^1(\Delta)} \leq \delta$, se cumple la desigualdad

$$\begin{aligned} \mathcal{J}(x(\cdot), t_0, t_1) &\geq \mathcal{J}(\hat{x}(\cdot), \hat{t}_0, \hat{t}_1) \\ (\mathcal{J}(x(\cdot), t_0, t_1) &\leq \mathcal{J}(\hat{x}(\cdot), \hat{t}_0, \hat{t}_1)). \end{aligned}$$

En este caso escribimos $(\hat{x}(\cdot), \hat{t}_0, \hat{t}_1) \in \text{locmín Pr}$ (locmáx Pr).

5.2.2. Condiciones de extremo necesarias. Teorema. Supongamos que el conjunto triple $(\hat{x}(\cdot), \hat{t}_0, \hat{t}_1)$ proporciona un extremo local débil al problema de extremos móviles (Pr). Además, el integrante L y sus derivadas parciales en x y \dot{x} son continuos en cierto entorno del conjunto $\{(t, \hat{x}(t), \dot{\hat{x}}(t)) \mid t \in \Delta\}$, mientras que las funciones ψ_i , $i = 0, 1, \dots, m$ son continuamente diferenciables en el entorno del punto $(\hat{t}_0, \hat{x}(\hat{t}_0), \dot{\hat{x}}(\hat{t}_0), \hat{t}_1, \dot{\hat{x}}(\hat{t}_1))$.

Entonces se hallará un factor no nulo de Lagrange $\lambda = (\lambda_0, \lambda_1, \dots, \lambda_m) \in \mathbb{R}^{m+1}$ tal que para la función lagrangiana

$$\mathcal{L} = \int_{t_0}^{t_1} \lambda_0 L(t, x, \dot{x}) dt + l(t_0, x(t_0), t_1, x(t_1)),$$

donde $l = \sum_{i=0}^m \lambda_i \psi_i(t_0, x(t_0), t_1, x(t_1))$, se cumplen las condiciones:

a) de estacionaridad en x , es decir, la ecuación de Euler para el integrante $\lambda_0 L(t, x, \dot{x})$:

$$-\frac{d}{dt} \lambda_0 \hat{L}_x(t) + \lambda_0 \hat{L}_{xx}(t) = 0;$$

b) de transversalidad en x :

$$\lambda_0 \hat{L}_x(\hat{t}_0) = \hat{l}_x, \quad \lambda_0 \hat{L}_x(\hat{t}_1) = -\hat{l}_{x(t_1)};$$

c) de estacionaridad en t_0, t_1 (sólo se escribe para los extremos móviles):

$$\hat{\mathcal{L}}_{t_0} = 0 \iff -\lambda_0 \hat{L}(t_0) + \hat{l}_{t_0} + \hat{l}_{x(t_0)} \dot{\hat{x}}(\hat{t}_0) = 0,$$

$$\hat{\mathcal{L}}_{t_1} = 0 \iff \lambda_0 \hat{L}(t_1) + \hat{l}_{t_1} + \hat{l}_{x(t_1)} \dot{\hat{x}}(\hat{t}_1) = 0.$$

◁ Este teorema se deduce directamente del principio lagrangiano para el problema de Lagrange donde falta la relación diferencial y las acotaciones del tipo de desigualdades. ▷

5.2.3. Ejemplo. $\mathcal{J}(x(\cdot), T) = \int_0^T (x^2 - x + 1) dt \rightarrow \text{extr}; x(0) = 0$.

Solución. Función lagrangiana:

$$\mathcal{L} = \int_0^T \lambda_0 (x^2 - x + 1) dt + \lambda x(0).$$

Condiciones necesarias:

a) ecuación de Euler para el integrante $L = \lambda_0 (x^2 - x + 1)$:

$$-\frac{d}{dt} L_x + L_{xx} = 0 \iff \lambda_0 (2\dot{x} + 1) = 0;$$

b) condiciones de transversalidad en x para el terminante $l = \lambda x(0)$:

$$L_x(0) = l_{x(0)}, \quad L_x(T) = -l_{x(T)} \Leftrightarrow 2\lambda_0 \dot{x}(0) = \lambda,$$

$$2\lambda_0 \dot{x}(\hat{T}) = 0;$$

c) condición de estacionaridad en T (sólo se escribe para el extremo móvil):

$$\mathcal{L}_T(\hat{T}) = 0 \Leftrightarrow \lambda_0 (\dot{x}^2(\hat{T}) - x(\hat{T}) + 1) = 0.$$

Si $\lambda_0 = 0$, de b) se deduce que $\lambda = 0$, o sea, que todos los factores lagrangianos son ceros. Sea $\lambda_0 = 1$. Entonces, de a) se deduce que $\ddot{x} = -1/2$. La solución general de dicha ecuación diferencial resulta $x = (-t^2/4) + C_1 t + C_2$. En vista de que $x(0) = 0$, obtenemos $C_2 = 0$. Mediante las ecuaciones $\dot{x}(\hat{T}) = 0$ y $\dot{x}^2(\hat{T}) - \hat{x}(\hat{T}) + 1 = 0$ determinamos las incógnitas C_1 y \hat{T} . Resolviendo ese sistema de ecuaciones hallamos que $\hat{T} = 2$, $C_1 = 1$.

El problema tiene una sola extremal admisible $\hat{x} = -t^2/4 + t$ expresada en el segmento $[0, 2]$.

Mostremos que $(\hat{x}(\cdot), \hat{T}) \notin \text{locextr}$. Efectivamente, para la función $\hat{x}(t) = -t^2/4 + t$,

$$\mathcal{J}(\hat{x}(\cdot), T) = \int_0^T (\dot{x}^2 - \hat{x} + 1) dt =$$

$$= \int_0^T \left(\left(-\frac{t}{2} + 1 \right)^2 - \left(\frac{t^2}{4} + t \right) + 1 \right) dt = \int_0^T \frac{(t-2)^2}{2} dt.$$

Cuando T son próximos a \hat{T} , los valores de la funcional $\mathcal{J}(\hat{x}(\cdot), T)$ pueden ser menores o mayores de $\mathcal{J}(\hat{x}(\cdot), \hat{T})$.

Tomemos la sucesión de pares $x_n(t) = t$, $T_n = n$; entonces $\mathcal{J}(x_n(\cdot), T_n) \rightarrow -\infty$ con $n \rightarrow \infty$. Por lo tanto, $S_{\min} = -\infty$. Evidentemente, $S_{\max} = +\infty$.

5.3. Problemas de derivadas superiores

5.3.1. Planteamiento del problema. Llámase *problema de derivadas superiores* (con extremos fijos) en el cálculo clásico de variaciones, el siguiente problema en el espacio $C^n([t_0, t_1])$:

$$\mathcal{J}(x(\cdot)) = \int_{t_0}^{t_1} L(t, x(t), \dot{x}(t), \dots, x^{(n)}(t)) dt \rightarrow \text{extr}; \quad (\text{Pr})$$

$$x^{(k)}(t_j) = x_j^k, \quad k=0, 1, \dots, n-1, \quad j=0, 1. \quad (1)$$

Aquí $L: \mathbb{R}^{n+2} \rightarrow \mathbb{R}$ es una función de $n + 2$ variables. La función L se llama *integrante*. Las funciones $x(\cdot) \in C^n([t_0, t_1])$ que satisfacen las condiciones (1) en los extremos del segmento $[t_0, t_1]$ se llaman *admisibles*.

Decimos que la función admisible $\hat{x}(\cdot)$ proporciona al problema (Pr) un *mínimo (máximo) local* en el espacio $C^n([t_0, t_1])$, si existe $\delta > 0$ tal que con cualquier función admisible $x(\cdot)$, para la cual $\|x(\cdot) - \hat{x}(\cdot)\|_{C^n([t_0, t_1])} < \delta$, se cumple la desigualdad

$$\mathcal{J}(x(\cdot)) \geq \mathcal{J}(\hat{x}(\cdot)) \quad (\mathcal{J}(x(\cdot)) \leq \mathcal{J}(\hat{x}(\cdot))),$$

y en este caso escribimos $\hat{x}(\cdot) \in \text{locmín Pr}$ (locmáx Pr).

5.3.2. Ecuación de Euler — Poisson. Teorema. *Supongamos que la función $x(\cdot)$ proporciona un extremo local al problema de derivadas superiores (Pr). Además, el integrante L es tal que $\hat{L}_x(k)(\cdot) \in C^k([t_0, t_1])$, $k = 0, 1, \dots, n$ (condición de suavidad). Entonces en la extremal $\hat{x}(\cdot)$ se cumple la ecuación de Euler — Poisson:*

$$\sum_{k=0}^n (-1)^k \left(\frac{d}{dt} \right)^k \hat{L}_x(k)(t) = 0.$$

◁ Reduzcamos el problema de derivadas superiores al problema de Lagrange, sustituyendo las variables $x_k = x^{(k-1)}$, $k = 1, \dots, n$,

$$\int_{t_0}^{t_1} L(t, x_1, x_2, \dots, x_n, \dot{x}_n) dt \rightarrow \text{extr};$$

$$\dot{x}_k = x_{k+1}, \quad k = 1, \dots, n, \quad x_k(t_j) = x_j^{k-1}, \quad j = 0, 1,$$

$$k = 1, \dots, n. \quad (\text{Pr}')$$

Aquí la variable física es la función vectorial $(x_1(\cdot), \dots, x_n(\cdot))$. En vista de que la función $x(\cdot)$ proporciona un extremo local al problema de derivadas superiores (Pr), la función vectorial $(\hat{x}(\cdot), \dots, \hat{x}_n(\cdot))$ proporcionará un extremo local débil al problema de Lagrange (Pr'). Con arreglo al teorema de Euler — Lagrange escribimos las condiciones necesarias de estacionaridad para la lagrangiana $\tilde{L} = \lambda_0 L(t, x_1, \dots, x_n, \dot{x}_n) + \sum_{k=1}^{n-1} p_k (\dot{x}_k - x_{k+1})$. No escribiremos la parte terminal de la función lagrangiana, ni tampoco las demás condiciones necesarias de extremo que no desempeñan un papel importante en el problema de extremos fijos y de segmento de integración fijo. A continuación se ofrece el sistema de ecuaciones

de Euler:

$$\begin{aligned}
 & -\dot{p}_1 + \lambda_0 \frac{\partial \hat{L}}{\partial x_1} = 0, \\
 & -\frac{d}{dt} \hat{L}_{x_k}(t) + \hat{L}_{x_k}(t) = 0 \iff -\dot{p}_k + \lambda_0 \frac{\partial \hat{L}}{\partial x_k} - p_{k-1} = 0, \\
 & \quad k = 1, \dots, n, \quad k = 2, \dots, n-1, \\
 & -\frac{d}{dt} \lambda_0 \frac{\partial \hat{L}}{\partial x_n} + \lambda_0 \frac{\partial \hat{L}}{\partial x_n} - p_{n-1} = 0.
 \end{aligned}$$

Si $\lambda_0 = 0$, del sistema de ecuaciones de Euler se deduce que $p_{n-1} = \dots = p_1 = 0$. Todos los factores de Lagrange son ceros. Sea $\lambda_0 \neq 0$. Supongamos que $\lambda_0 = 1$. Expresemos p_{n-1} de la última ecuación e introduzcámoslo en la penúltima ecuación. Después de realizar este procedimiento con arreglo a p_{n-2}, \dots, p_1 llegaremos, al fin y al cabo, a la ecuación de Euler - Poisson.

5.3.3. Ejemplo.

$$\int_0^1 \ddot{x}^2 dt \rightarrow \text{extr}; \quad x(0) = x(1) = 0, \quad \dot{x}(1) = 1.$$

Solución. Integrante: $L = \ddot{x}^2$.

La condición necesaria es la ecuación de Euler - Poisson

$$\frac{d^2}{dt^2} L_{\ddot{x}} - \frac{d}{dt} L_{\dot{x}} + L_x = 0 \iff x^{(4)}(t) = 0.$$

Solución general de la ecuación de Euler - Poisson:

$$x(t) = C_1 t^3 + C_2 t^2 + C_3 t + C_4.$$

Las constantes incógnitas C_1, C_2, C_3, C_4 se determinan de las condiciones de contorno

$$\begin{aligned}
 x(0) = 0 & \Rightarrow C_4 = 0, \\
 \dot{x}(0) = 0 & \Rightarrow C_3 = 0, \\
 x(1) = 0 & \Rightarrow C_1 + C_2 = 0, \\
 x(1) = 1 & \Rightarrow 3C_1 + 2C_2 = 1
 \end{aligned}
 \quad \left. \vphantom{\begin{aligned} x(1) = 0 \\ x(1) = 1 \end{aligned}} \right\} \Rightarrow \begin{aligned} C_1 &= 1, \\ C_2 &= -1. \end{aligned}$$

Eso significa que el problema sólo tiene una extremal admisible: $\hat{x} = t^3 - t^2$.

Mostremos que dicha extremal proporciona un mínimo absoluto al problema. Efectivamente, si $h(\cdot) \in C_0^2[0, 1]$, entonces

$$\begin{aligned}
 \mathcal{J}(\hat{x}(\cdot) + h(\cdot)) - \mathcal{J}(\hat{x}(\cdot)) &= \int_0^1 (\ddot{\hat{x}} + \ddot{h})^2 dt - \int_0^1 \ddot{\hat{x}}^2 dt = \\
 &= 2 \int_0^1 \ddot{\hat{x}} \ddot{h} dt + \int_0^1 \ddot{h}^2 dt,
 \end{aligned}$$

Integrando dos veces por partes y estimando que $h(0) = h(1) = \dot{h}(0) = \dot{h}(1) = 0$, obtenemos

$$\int_0^1 \ddot{x} \dot{h} dt = \int_0^1 \ddot{x} dh = \ddot{x} h \Big|_0^1 - \int_0^1 \ddot{x} h dt = \int_0^1 \ddot{x} dh = -\ddot{x} h \Big|_0^1 + \int_0^1 \ddot{x}^{(4)} h dt = 0.$$

Por consiguiente,

$$\mathcal{J}(x(\cdot) + h(\cdot)) - \mathcal{J}(\hat{x}(\cdot)) = \int_0^1 \ddot{h}^2 dt \geq 0,$$

$$S_{\min} = \int_0^1 \ddot{x}^2 dt = \int_0^1 (6t-2)^2 dt = 4.$$

Resultado. La función $x = t^3 - t^2$ proporciona al problema un mínimo absoluto, $S_{\min} = 4$, $S_{\max} = +\infty$.

§ 6. Problemas de control óptimo

6.1. Principio de máximo de Pontriaguin

6.1.1. Planteamiento del problema. Llámase problema de *control óptimo* (en forma pontriaguiniana) el siguiente problema:

$$\mathcal{B}_0(\xi) \rightarrow \inf; \quad \mathcal{B}_i(\xi) \leq 0, \quad i = 1, \dots, m',$$

$$\mathcal{B}_i(\xi) = 0, \quad i = m' + 1, \dots, m,$$

$$\Phi(\xi) \stackrel{\text{def}}{=} \dot{x}(t) - \varphi(t, x(t), u(t)) = 0 \quad \forall t \in T, \quad (1)$$

$$u(t) \in U \quad \forall t \in \Delta, \quad (2)$$

donde $\xi = (x(\cdot), u(\cdot), t_0, t_1)$, $x(\cdot) \in KC^1(\Delta, \mathbf{R}^n)$, $u(\cdot) \in KC(\Delta, \mathbf{R}^r)$, $t_0, t_1 \in \text{int } \Delta$, $t_0 < t_1$, Δ es un segmento finito dado; U , un conjunto arbitrario de \mathbf{R}^r ; y $T \subset \Delta$, un conjunto de puntos de continuidad de control $u(\cdot)$,

$$\mathcal{B}_i(\xi) = \int_{t_0}^{t_1} f_i(t, x(t), u(t)) dt + \psi_i(t_0, x(t_0), t_2, x(t_2)), \quad i = 0, 1, \dots, m.$$

Señalemos que la ecuación (1), llamada *relación diferencial*, ha de cumplirse en todos los puntos de continuidad de la función vectorial $u(\cdot) = (u_1(\cdot), \dots, u_r(\cdot))$. A diferencia del problema de Lagrange, aquí existe la acotación (2) de tipo de inclusión, mientras que la variable física $x(\cdot) = (x_1(\cdot), \dots, x_n(\cdot))$ puede tener menor suavidad. El caso parcial (Pr) es un problema donde uno de los extremos del segmento de integración o incluso ambos extremos están fijados.

El elemento ξ para el cual se cumplen todas las condiciones y acotaciones mencionadas del problema, se llama *proceso admisible controlado*.

El proceso admisible controlado $\xi = (\hat{x}(\cdot), \hat{u}(\cdot), \hat{t}_0, \hat{t}_1)$ se denomina (localmente) *óptimo* (o *proceso óptimo en el sentido fuerte*), si existe $\delta > 0$ tal que para todo proceso admisible controlado $\xi = (x(\cdot), u(\cdot), t_0, t_1)$, con el cual

$$\| (x(\cdot), t_0, t_1) - (\hat{x}(\cdot), \hat{t}_0, \hat{t}_1) \| C(\Delta), \mathbb{R}^n, \mathbb{R}^2 < \delta,$$

se cumple la desigualdad $\mathcal{B}_0(\xi) \geq \mathcal{B}_0(\hat{\xi})$.

6.1.2. Formulación del problema en un caso general.

Teorema (principio de máximo de Pontriaguin). *Supongamos que $\hat{\xi} = (\hat{x}(\cdot), \hat{u}(\cdot), \hat{t}_0, \hat{t}_1)$ es el proceso óptimo (en el sentido fuerte) de un problema de control óptimo (Pr); las funciones f_i , $i = 0, 1, \dots, \dots, m$, φ y sus derivadas parciales en x son continuas en cierto entorno del conjunto $\{(t, \hat{x}(t)) \mid t \in \Delta\}$ multiplicado cartesianamente por U ; y las funciones ψ_i , $i = 0, 1, \dots, m$ son continuamente diferenciables en el entorno del punto $(\hat{t}_0, \hat{x}(\hat{t}_0), \hat{t}_1, \hat{x}(\hat{t}_1))$ (condición de suavidad).*

Entonces se hallarán los factores de Lagrange $\lambda = (\lambda_0, \lambda_1, \dots, \dots, \lambda_m) \in \mathbb{R}^{m+1}$, $p(\cdot) \in KC^1(\Delta, \mathbb{R}^n)$ que no todos son iguales a cero, pero que son tales que para la función lagrangiana

$$\mathcal{L} = \int_{t_0}^{t_1} [f(t, x, u) + p(t)(\dot{x} - \varphi(t, x, u))] dt + l(t_0, x(t_0), t_1, x(t_1)),$$

donde

$$f(t, x, u) = \sum_{i=0}^m \lambda_i f_i(t, x, u), \quad l = \sum_{i=0}^m \lambda_i \psi_i(t_0, x(t_0), t_1, x(t_1))$$

es un terminante, se cumplen las condiciones:

a) de estacionaridad en x , es decir, la ecuación de Euler

$$-\frac{d}{dt} \hat{L}_x(t) + \hat{L}_x(t) = 0 \iff \dot{p}(t) = \hat{f}_x(t) - p(t) \hat{\varphi}_x(t)$$

para la lagrangiana $L = f(t, x, u) + p(t)(\dot{x} - \varphi(t, x, u))$;

b) de transversalidad en x :

$$\hat{L}_x(\hat{t}_0) = \hat{l}_{x(t_0)}, \quad p(\hat{t}_0) = \hat{l}_{x(t_0)},$$

$$\hat{L}_x(\hat{t}_1) = -\hat{l}_{x(t_1)} p(\hat{t}_1) = -\hat{l}_{x(t_1)};$$

c) de optimalidad en u :

$$\min_{u \in U} L(t, \hat{x}(t), \dot{\hat{x}}(t), u) = L(t, \hat{x}(t), \dot{\hat{x}}(t), \hat{u}(t)) \iff$$

$$\iff \min_{u \in U} \{f(t, \hat{x}(t), u) - p(t) \varphi(t, \hat{x}(t), u)\} =$$

$$= f(t_1, \hat{x}(t), \hat{u}(t)) - p(t) \varphi(t, \hat{x}(t), \hat{u}(t)) \quad \forall t \in T;$$

d) de estacionaridad en t_0, t_1 (sólo se escribe para los extremos móviles del segmento de integración):

$$\begin{aligned} \hat{\mathcal{L}}_{t_0} = 0, & \quad -\hat{f}(t_0) + \hat{l}_{t_0} - \hat{l}_{x(t_0)} \hat{x}(t_0) = 0; \\ \hat{\mathcal{L}}_{t_1} = 0 & \quad \hat{f}(t_1) + \hat{l}_{t_1} + \hat{l}_{x(t_1)} \hat{x}(t_1) = 0; \end{aligned}$$

e) de no rigidez complementaria:

$$\lambda_i \mathcal{R}_i(\xi) = 0, \quad i = 1, \dots, m';$$

f) de no negatividad:

$$\lambda_i \geq 0, \quad i = 0, 1, \dots, m'.$$

6.1.3. Formulación y demostración del principio de máximo de Pontriaguin en un caso parcial. Formulemos y demostremos el principio de máximo de Pontriaguin para el siguiente caso parcial del problema de control óptimo, o sea, para el problema de extremo libre y de tiempo fijo:

$$\mathcal{R}(x(\cdot), u(\cdot)) = \int_{t_0}^{t_1} f(t, x(t), u(t)) dt + \psi(x(t_1)) \rightarrow \inf; \quad (\text{Pr})$$

$$\dot{x}(t) = \varphi(t, x(t), u(t)), \quad u(t) \in U, \quad x(t_0) = x_0.$$

Teorema. Supongamos que $\hat{x}(\cdot), \hat{u}(\cdot)$ es un proceso óptimo (en el sentido fuerte) en el problema de control óptimo (Pr); las funciones f, φ y sus derivadas parciales son continuas en x en cierto entorno del conjunto $\{(t, \hat{x}(t)) \mid t \in [t_0, t_1]\}$ multiplicado cartesianamente por U ; ψ es continuamente diferenciable en el entorno del punto $\hat{x}(t_1)$ (condición de suavidad); y U es un conjunto arbitrario de \mathbb{R}^r .

Entonces se cumple la condición de optimalidad en u :

$$f(t, \hat{x}(t), u) - p(t) \varphi(t, \hat{x}(t), u) \geq \hat{f}(t) - p(t) \hat{\varphi}(t) \quad (1)$$

$$\forall t \in T, \quad \forall u \in U,$$

donde $p(\cdot)$ es la única solución de la ecuación diferencial

$$\dot{p}(t) + p(t) \hat{\varphi}_x(t) = f_x(t) \quad \forall t \in T \quad (2)$$

con condición de contorno

$$p(t_1) = -\psi'(\hat{x}(t_1)). \quad (3)$$

Cabe señalar que el principio de optimalidad (1) con condiciones (2) - (3) puede ser fácilmente deducido de las condiciones necesarias de optimalidad en el problema general de control óptimo. El factor de Lagrange λ_0 con la funcional \mathcal{R} resulta igual a la unidad

y, en este caso, la condición de transversabilidad en $x(t_0)$ no tiene importancia.

◁ La unicidad de solución de la ecuación (2) con la condición de contorno (3) se desprende del teorema de existencia y unicidad de la solución del problema de Cauchy para los sistemas lineales [ATF, pág. 191].

A) **Variaciones aciculares.** Fijemos el punto $\tau \in T$, el elemento $v \in U$ y el número $\alpha \geq 0$ tan pequeño que $[\tau - \alpha, \tau] \subset T$.

Llamemos el control

$$u_\alpha(t) = \begin{cases} \hat{u}(t) & t \notin [\tau - \alpha, \tau] \\ v & t \in [\tau - \alpha, \tau] \end{cases}$$

variación elemental (acicular) de control \hat{u} .

Sea $x_\alpha(\cdot)$ la solución de la ecuación $\dot{x}(t) = \varphi(t, x(t), u_\alpha(t))$ con condición inicial $x(t_0) = x_0$. Según el teorema local de existencia [ATF, págs. 186—189], la función $x_\alpha(\cdot)$ se determina cuando $\alpha \leq \alpha_0$ en cierto entorno del punto t_0 , pero del lema 1 formulado más abajo se desprende que, en realidad, la función vectorial $x_\alpha(\cdot)$ puede ser determinada de una sola manera en todo el segmento $[t_0, t_1]$. La función vectorial $x_\alpha(\cdot)$ se llama *variación elemental (acicular) de la función $\hat{x}(\cdot)$* , mientras que el par $(x_\alpha(\cdot), \hat{u}_\alpha(\cdot))$ se denomina *variación elemental del proceso $(\hat{x}(\cdot), \hat{u}(\cdot))$* . El par (τ, v) que determina esa variación se llama *aguja elemental*.

B) **Lema 1** (acerca de las propiedades de variación elemental). *Sea (τ, v) una aguja elemental fija. Entonces existirá un número $\alpha_0 > 0$ tal que $[\tau - \alpha_0, \tau] \subset T$, y la función $x_\alpha(\cdot)$ será definida, para cualquier $\alpha \in [0, \alpha_0]$, en todo el segmento $[t_0, t_1]$. Además, $x_\alpha(\cdot) \rightarrow \hat{x}(\cdot)$ en la métrica del espacio $C([t_0, t_1], \mathbb{R}^n)$,*

$$x_\alpha(t) - \hat{x}(t) = \alpha y(t) + r_\alpha(t) \quad \forall t \in [\tau, t_1],$$

en este caso $\sup_{t \in [\tau, t_1]} \frac{|r_\alpha(t)|}{\alpha} \rightarrow 0$ cuando $\alpha \rightarrow +0$, donde la función $y(\cdot)$ es continuamente diferenciable a trozos en $[\tau, t_1]$ y satisface la ecuación diferencial

$$\dot{y}(t) = \hat{\varphi}'_x(t) y(t) \quad \forall t \in [\tau, t_1] \cap T \quad (4)$$

cuya condición inicial es

$$y(\tau) = \varphi(\tau, \hat{x}(\tau), v) - \hat{\varphi}(\tau) = \Delta\varphi(\tau, v).$$

La demostración del lema se basa en dos hechos fundamentales de la teoría de ecuaciones diferenciales: en el teorema local de existencia y en el teorema de dependencia continua y diferenciabilidad de la solución a base de los datos iniciales. Aquí no exponemos esa demostración, ya que la misma se ofrece en el libro [ATF, págs. 89—91].

C) **Lema 2** (acerca del incremento de la funcional). Sea (τ, v) una aguja elemental fija, $\chi(\alpha) = \mathcal{R}(x_\alpha(\cdot), u_\alpha(\cdot))$. Entonces la función $\chi(\cdot)$ será diferenciable a la derecha en cero y

$$\chi'(+0) = f(\tau), \quad \hat{x}(\tau, v) - \hat{j}(\tau) - p(\tau) y(\tau).$$

◁◁ Utilizando el teorema del valor medio para las funciones numéricas, la regla de diferenciación bajo signo integral, y el lema 1, obtenemos

$$\begin{aligned} \chi'(+0) &= \lim_{\alpha \rightarrow +0} \frac{\chi(\alpha) - \chi(0)}{\alpha} = \lim_{\alpha \rightarrow +0} \frac{1}{\alpha} \left(\int_{t_0}^{t_1} f(t, x_\alpha(t), u_\alpha(t)) dt - \right. \\ &\quad \left. - \int_{t_0}^{t_1} f(t, \hat{x}(t), \hat{u}(t)) dt \right) + \lim_{\alpha \rightarrow +0} \frac{\psi(x_\alpha(t_1)) - \psi(\hat{x}(t_1))}{\alpha} = \\ &= \lim_{\alpha \rightarrow +0} \frac{1}{\alpha} \left(\int_{\tau-\alpha}^{\tau} (f(t, x_\alpha(t), \vartheta) - \hat{j}(t)) dt + \right. \\ &\quad \left. + \int_{\tau}^{t_1} (f(t, x_\alpha(t), \hat{u}(t)) - \hat{j}(t)) dt \right) + \psi'(\hat{x}(t_1)) y(t_1) = \\ &= f(\tau, \hat{x}(\tau), \vartheta) - \hat{j}(\tau) + \int_{\tau}^{t_1} \hat{j}_x(t) y(t) dt + \psi'(\hat{x}(t_1)) y(t_1). \end{aligned}$$

Expresando \hat{j}_x de la ecuación (2) y teniendo en cuenta la ecuación (4), obtenemos

$$\begin{aligned} \int_{\tau}^{t_1} \hat{j}_x(t) y(t) dt &= \int_{\tau}^{t_1} (\dot{p}(t) + p(t) \hat{q}_x(t)) y(t) dt = \\ &= \int_{\tau}^{t_1} (\dot{p}(t) y(t) + p(t) \dot{y}(t)) dt = \int_{\tau}^{t_1} \frac{d}{dt} (p(t) y(t)) dt = \\ &= p(t_1) y(t_1) - p(\tau) y(\tau). \end{aligned}$$

Introduciendo el valor obtenido $\int_{\tau}^{t_1} \hat{j}_x y dt$ en la expresión de $\chi'(+0)$ y teniendo en cuenta la condición 3), obtenemos la representación buscada. ▷▷

D) **Terminación de la demostración.** Del lema 1 se deduce que si $\alpha \in [0, \alpha_0]$, en este caso $(x_\alpha(\cdot), u_\alpha(\cdot))$ será un proceso admisible controlado y $x_\alpha(\cdot)$ tenderá uniformemente a $\hat{x}(\cdot)$. Como $(\hat{x}(\cdot), \hat{u}(\cdot))$ es un proceso óptimo, entonces, para pequeños valores de

$\alpha > 0$,

$$\mathcal{P}(x_\alpha(\cdot), u_\alpha(\cdot)) \geq \mathcal{P}(\hat{x}(\cdot), \hat{u}(\cdot)) \Leftrightarrow \chi(\alpha) \geq \chi(0).$$

De aquí, según el lema $2\chi'(+0) \geq 0$ y de la expresión para $\chi'(+0)$ e $y(\tau)$, se deduce que

$$f(\tau, \hat{x}(\tau), v) - p(\tau) \varphi(\tau, \hat{x}(\tau), v) \geq f(\tau) - p(\tau) \hat{\varphi}(\tau) \\ \forall \tau \in T, \quad \forall v \in U,$$

es decir, se cumple la relación (1). \triangleright

6.1.4. Demostración del principio de máximo de Pontriaguin en un caso general.

Expongamos en los puntos A) — D) una serie de afirmaciones y construcciones auxiliares.

A) **Lema sobre el sistema centrado.** Supongamos que K es un compacto, y $\{K_\alpha\}_{\alpha \in \mathcal{A}}$, un sistema de subconjuntos cerrados de K , cuyo cualquier subsistema finito tiene una intersección no vacía (sistema centrado). Entonces, la intersección de todos los conjuntos del sistema $\{K_\alpha\}_{\alpha \in \mathcal{A}}$ tampoco será vacía.

$\triangleleft \triangleleft$ Denotemos por Θ_α el complemento a K_α en K ($\Theta_\alpha = K \setminus K_\alpha$). En este caso Θ_α estará abierto en K . Si $\bigcap_{\alpha \in \mathcal{A}} K_\alpha = \emptyset$,

entonces $\bigcup_{\alpha \in \mathcal{A}} \Theta_\alpha = K$, es decir, $\{\Theta_\alpha\}_{\alpha \in \mathcal{A}}$ será el recubrimiento abierto del compacto K . Partiendo de la definición del compacto podemos hallar $\alpha_1, \dots, \alpha_m$ tales que $\bigcup_{i=1}^m \Theta_{\alpha_i} = K$. Pero entonces

$\bigcap_{i=1}^m K_{\alpha_i} = \emptyset$, en contradicción con la definición del sistema centrado. Eso significa que $\bigcap_{\alpha \in \mathcal{A}} K_\alpha \neq \emptyset$. $\triangleright \triangleright$

B) **Variaciones aciculares y paquete de agujas.** Sometamos a variación el proceso \hat{u} incluyéndolo en una familia finitamente paramétrica, determinada por un paquete de agujas (conjunto de variaciones aciculares de control $\hat{u}(\cdot)$). Para eso fijemos el número natural N , o sea, los conjuntos: de puntos $\tau = (\tau_1, \dots, \tau_N)$, $\tau_1 \leq \tau_2 \leq \dots \leq \tau_N$, de controles $v = (v_1, \dots, v_N)$, y de longitudes $\alpha = (\alpha_1, \dots, \alpha_N)$ ($\tau_i \in T$, $v_i \in U$, $\alpha_i \geq 0$, $i = 1, \dots, N$). Denotemos por $|\alpha|$, como siempre, $\left(\sum_{i=1}^N \alpha_i^2\right)^{1/2}$.

$$u_\alpha(t) = \begin{cases} \hat{u}(t), & t \in \Delta \setminus \bigcup_{i=1}^N \Delta_i; \\ \vartheta_i, & t \in \Delta_i, \end{cases}$$

donde $\Delta_i = [\tau - (N - i) |\alpha| - \alpha_i, \tau_i - (N - i) |\alpha|]$ se denomina *variación acicular de control $\hat{u}(\cdot)$* y se halla determinada por

el paquete de agujas (τ, ν, α) . Algunos puntos τ_i pueden coincidir. No obstante, los semiintervalos Δ_i (de longitud α_i) se eligen de tal modo que no se intersequen y que, con pequeño $|\alpha|$, permanezcan en el conjunto T .

Sea $x_\eta(\cdot)$ ($\eta = (t_0, x_0, \alpha)$) la solución de la ecuación

$$\dot{x} = \varphi(t, x, u_\eta(t)) \quad (1)$$

cuya condición inicial es $x(t_0) = x_0$ y donde el punto (t_0, x_0) se halla en el entorno δ del punto (\hat{t}_0, \hat{x}_0) ($\hat{x}_0 = \hat{x}(\hat{t}_0)$). Más abajo demostraremos que $x_\eta(\cdot)$, es decir, que la solución de la ecuación diferencial existe realmente y que la misma se halla determinada en todo el segmento Δ .

La función vectorial $x_\eta(\cdot)$ se llama *variación acicular de la función $\hat{x}(\cdot)$* determinada por el punto (t_0, x_0) y el paquete de agujas (τ, ν, α) .

C) **Acercas de los sistemas de ecuaciones diferenciales.** Supongamos que el problema de Cauchy en el segmento finito Δ

$$\dot{x} = F(t, x), \quad x(t_0) = x_0 \quad (t_0 \in \text{int } \Delta)$$

tiene la solución $\hat{x}(\cdot) \in KC^1(\Delta, \mathbb{R}^n)$; además, F es continua y continuamente diferenciable en x en cierto entorno G de la trayectoria $\Gamma_{\hat{x}} =$

$$= \{(t, \hat{x}(t)) \mid t \in \Delta\}.$$

Entonces se hallará $G' \subset G$, es decir, un entorno de la trayectoria $\Gamma_{\hat{x}}$, tal que para cualquier punto $(t_0, x_0) \in G'$ existirá la única solución $x(\cdot, t_0, x_0)$ del problema de Cauchy, determinada en Δ ; además, la función $x(t, t_0, x_0)$ es continuamente diferenciable en el entorno $\Delta \times G'$ y

$$\left. \frac{\partial x(t, t_0, x_0)}{\partial x_0} \right|_{x_0 = \hat{x}(t_0)} = \Omega(t, t_0),$$

$$\left. \frac{\partial x(t, t_0, x_0)}{\partial t_0} \right|_{x_0 = \hat{x}(t_0)} = -\Omega(t, t_0) F(t_0, \hat{x}(t_0)),$$

donde $\Omega(t, t_0)$ es el sistema fundamental de soluciones de la ecuación en variaciones:

$$\frac{d}{dt} \Omega(t, t_0) = F_x(t, \hat{x}(t)) \Omega(t, t_0),$$

$$\Omega(t_0, t_0) = I,$$

donde I es la matriz unidad.

Se trata del teorema clásico de existencia y dependencia continuamente diferenciable de la solución de la ecuación diferencial a partir de los datos iniciales [ATF, págs. 195—204].

D) **Lema de la variación acicular.** Sean fijos los conjuntos τ y ν en el paquete de agujas (τ, ν, α) . En este caso existirá $\varepsilon > 0$ tal que si

$0 < |\alpha| < \varepsilon$, $|x_0 - \hat{x}_0| < \varepsilon$, $|t_0 - \hat{t}_0| < \varepsilon$, entonces $\Delta_t \subset T$ y, además,

1. La función $x_\eta(\cdot)$, es decir, la solución de la ecuación (1) se hallará determinada en el segmento Δ , $\|x_\eta(\cdot) - \hat{x}(\cdot)\|_{C(\Delta, \mathbb{R}^n)} \rightarrow 0$ cuando $\eta \rightarrow \hat{\eta} = (\hat{t}_0, \hat{x}_0, 0)$.

2. La aplicación $(t, \eta) \rightarrow x_\eta(t)$ continuará hasta alcanzar la aplicación continuamente diferenciable en cierto entorno del punto $(\hat{t}_1, \hat{\eta})$.

3. Se cumplirán las condiciones

$$\left. \frac{\partial x_\eta(t)}{\partial x_0} \right|_{\eta=\hat{\eta}} = \Omega(t, \hat{t}_0),$$

$$\left. \frac{\partial x_\eta(t)}{\partial t_0} \right|_{\eta=\hat{\eta}} = \Omega(t, \hat{t}_0) \hat{\varphi}(\hat{t}_0),$$

donde $\Omega(t, t_0)$ es el sistema fundamental de soluciones de la ecuación en variaciones:

$$\dot{\Omega}(t, t_0) = \hat{\varphi}_x(t) \Omega(t, t_0), \quad \Omega(t_0, t_0) = I.$$

Tracemos el método de demostración del lema. Si el control $\hat{u}(\cdot)$ es una función continua, las afirmaciones del lema serán inmediatamente deducidas del punto C) del teorema sobre la existencia y dependencia continuamente diferenciable de la solución de la ecuación diferencial partiendo de los datos iniciales. Pero si $\hat{u}(\cdot)$ es continua a trozos, entonces será necesario aplicar el teorema C) varias veces en cada sector de continuidad.

E) **Reducción a un problema de dimensión finita.** Fijemos otra vez N , τ y ν . Efectuemos la referida reducción. Denotemos $z = (t_1, \eta) = (t_1, t_0, x_0, \alpha_1, \dots, \alpha_N) \in \mathbb{R}^{2+n+N}$, supongamos que

$$F_i(z) = \mathcal{B}_i(x_\eta(\cdot), u_\alpha(\cdot), t_0, t_1) =$$

$$= \int_{t_0}^{t_1} f_1(t, x_\eta(t), u_\alpha(t)) dt + \psi_i(t_0, x_0, t_1, x_\eta(t_1))$$

y examinemos el problema

$$F_0(z) \rightarrow \inf; \quad F_i(z) \leq 0, \quad i = 1, \dots, m',$$

$$F_i(z) = 0,$$

$$i = m' + 1, \dots, m, \quad \alpha_j \geq 0, \quad j = 1, \dots, N. \quad (\text{Pr}_{\tau, \nu})$$

En virtud del lema acerca de la variación acicular, F_i son continuamente diferenciables en cierto entorno del punto $\hat{z} = (\hat{t}_1, \hat{t}_0, \hat{x}_0, 0)$ y $(x_\eta(\cdot), t_0, t_1) \rightarrow (\hat{x}(\cdot), \hat{t}_0, \hat{t}_1)$ cuando $z \rightarrow \hat{z}$. Pero como \hat{z} proporciona un mínimo local al problema (Pr), entonces el punto

$\hat{z} \in \text{locmín Pr}_{\tau, \nu}$. Eso significa que al problema $\text{Pr}_{\tau, \nu}$ se le puede aplicar el principio de Lagrange para los problemas de dimensión finita con igualdades y desigualdades (p. 2.4). Conforme a dicho principio se hallarán los factores lagrangianos $\bar{\lambda}_0, \dots, \bar{\lambda}_m, \bar{\mu}_1, \dots, \bar{\mu}_N$ que no todos son iguales a cero ($\bar{\lambda}_i = \bar{\lambda}_i(\tau, \nu)$, $\bar{\mu}_j = \bar{\mu}_j(\tau, \nu)$), pero que son tales que para la función lagrangiana

$$\mathcal{L} = \sum_{i=0}^m \bar{\lambda}_i F_i(z) - \sum_{j=1}^N \bar{\mu}_j \alpha_j$$

se cumplen las condiciones de estacionaridad ($\bar{\mathcal{L}}_z = 0$), de no negatividad ($\bar{\lambda}_i \geq 0$, $i = 0, 1, \dots, m'$, $\bar{\mu}_j \geq 0$, $j = 1, \dots, N$) y de no rigidez complementaria ($\bar{\lambda}_i F_i(z) = 0$, $i = 1, \dots, m'$, $\bar{\mu}_j \alpha_j = 0$, $j = 1, \dots, N$).

F) Transformación de las condiciones necesarias del problema de dimensión finita. Supongamos que

$$\bar{f}(t, x, u) = \sum_{i=0}^m \bar{\lambda}_i f_i(t, x, u),$$

$$\bar{l}(t_0, x_0, t_1, x_1) = \sum_{i=0}^m \bar{\lambda}_i \psi_i(t_0, x_0, t_1, x_1),$$

donde $\bar{p}(\cdot)$ es la solución de la ecuación diferencial

$$\dot{\bar{p}}(t) + \bar{p}(t) \hat{\varphi}_x(t) = \hat{f}_x(t) \quad (2)$$

con la condición de contorno

$$\bar{p}(\hat{t}_1) = -\hat{l}_{x_1}. \quad (3)$$

De esas determinaciones y de la determinación de $\Omega(t, \hat{t}_0)$ se deduce que

$$\frac{d}{dt} (\bar{p}(t) \Omega(t, \hat{t}_0)) = \hat{f}_x(t) \Omega(t, \hat{t}_0) \quad \text{y}$$

$$\bar{\mathcal{L}} = \int_{t_0}^{\hat{t}_1} \bar{f}(t, x_\nu, u_\alpha) dt + \bar{l}(t_0, x_0, x_\nu(t_1)) - \sum_1^N \bar{\mu}_j \alpha_j.$$

Escribamos las condiciones de estacionaridad de la función de Lagrange $\bar{\mathcal{L}}$ en el punto \hat{z} teniendo en cuenta el lema de incremento de la funcional (p. 6.1.3) y las fórmulas del lema de la variación

acicular:

$$\frac{\partial \bar{\mathcal{L}}(\hat{z})}{\partial \alpha_k} = \Delta \bar{f}(\tau_k, \vartheta_k) - \bar{p}(\tau_k) \Delta \varphi(\tau_k, \vartheta_k) - \bar{\mu}_k = 0, \quad k=1, \dots, N, \quad (4)$$

$$\begin{aligned} \frac{\partial \bar{\mathcal{L}}(\hat{z})}{\partial x_0} &= \int_{t_0}^{\hat{t}_1} \hat{f}_x(t) \frac{\partial x_\eta(t)}{\partial x_0} \Big|_{\eta=\hat{\eta}} dt + \hat{l}_{x_0} + \\ &+ \hat{l}_{x_1} \frac{\partial x_\eta(\hat{t}_1)}{\partial x_0} \Big|_{\eta=\hat{\eta}} = \bar{p}(\hat{t}_1) \Omega(\hat{t}_1, \hat{t}_0) - \bar{p}(\hat{t}_0) + \hat{l}_{x_0} + \hat{l}_{x_1} \Omega(\hat{t}_1, \hat{t}_0) = \\ &= -\bar{p}(\hat{t}_0) + \hat{l}_{x_0} = 0, \quad (5) \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \frac{\partial \bar{\mathcal{L}}(\hat{z})}{\partial t_0} &= -\hat{f}(\hat{t}_0) + \int_{\hat{t}_0}^{\hat{t}_1} \hat{f}_x(t) \frac{\partial x_\eta(t)}{\partial t_0} \Big|_{\eta=\hat{\eta}} dt + \hat{l}_{t_0} + \\ &+ \hat{l}_{x_1} \frac{\partial x_\eta(\hat{t}_1)}{\partial t_0} \Big|_{\eta=\hat{\eta}} - \hat{f}(\hat{t}_0) - \bar{p}(\hat{t}_1) \Omega(\hat{t}_1, \hat{t}_0) \dot{x}(\hat{t}_0) + \bar{p}(\hat{t}_0) \dot{x}(\hat{t}_0) + \\ &+ \hat{l}_{t_0} + \hat{l}_{x_1} \Omega(\hat{t}_1, \hat{t}_0) \dot{x}(\hat{t}_0) = -\hat{f}(\hat{t}_0) + \\ &+ \bar{p}(\hat{t}_0) \dot{x}(\hat{t}_0) + \hat{l}_{t_0} \stackrel{(5)}{=} -\hat{f}(\hat{t}_0) + \hat{l}_{t_0} + \hat{l}_{x_0} \dot{x}(\hat{t}_0) = 0, \quad (6) \end{aligned}$$

$$\frac{\partial \bar{\mathcal{L}}(\hat{z})}{\partial t_1} = \hat{f}(\hat{t}_1) + \hat{l}_{t_1} - \hat{l}_{x_1} \dot{x}(\hat{t}_1) = 0. \quad (7)$$

Evidentemente que $\bar{\lambda} \neq 0$, de lo contrario, de las definiciones de \bar{f} y \bar{p} , así como de las relaciones (4) resulta que $\bar{\mu} = 0$, lo cual es imposible. Multiplicando por una constante positiva normalizamos el vector $\bar{\lambda}$ de tal modo que $\sum_0^m \lambda_i^2 = 1$.

Así queda demostrado que existe un vector unidad $\bar{\lambda}$ tal que se cumplen las relaciones (2) - (7) y, además,

$$\bar{\lambda}_i F_i(z) = 0 \quad \bar{\lambda}_i \mathcal{B}_i(\hat{\xi}) = 0, \quad i=1, \dots, m', \quad (8)$$

$$\bar{\lambda}_i \geq 0, \quad i=0, 1, \dots, m'. \quad (9)$$

G) **Terminación de la demostración.** Examinemos, en el espacio R^{m+1} , los subconjuntos $K(\tau, \nu)$, $\nu \in U$, $\tau \in T$ de la esfera compacta $S = \{\lambda \mid \sum_0^m \lambda_i^2 = 1\}$, que constan de los vectores λ para los cuales se cumplen las afirmaciones a) - f) del teorema acerca del principio de máximo de Pontriaguin tomando $t = \tau$, $u = \nu$ en el p. C). De la definición del conjunto $K(\tau, \nu)$ se deduce fácilmente que los subconjuntos están cerrados. En virtud de las condiciones 2-9,

cualquier intersección finita de los conjuntos $K(\tau_k, v_k)$, $k = 1, \dots, N$ no es una intersección vacía. Según el lema del sistema centrado, todos los conjuntos $K(\tau, v)$ tienen una intersección no vacía. Eso significa que existe un vector no nulo $\lambda = (\lambda_0, \dots, \lambda_m)$ y una función $p(\cdot) \in KC^1(\Delta, \mathbb{R}^n)$ tales que se cumplen las afirmaciones del teorema a) - f) con una condición de optimalidad que se cumple para cualquier $\tau \in T$, $v \in U$.

Nota. El principio de máximo está demostrado en el espacio

$$KC^1(\Delta, \mathbb{R}^n) \times KC(\Delta, \mathbb{R}^r) \times \mathbb{R}^2.$$

Cambios insignificantes de la demostración permiten argumentarla en el espacio

$$W_\infty^1(\Delta, \mathbb{R}^n) \times L_\infty(\Delta, \mathbb{R}^r) \times \mathbb{R}^2.$$

Además de la obra clásica de L. S. Pontriaguin, también puede ser recomendada la monografía de R. V. Gamkrelidze «Fundamentos del control óptimo» (Tbilisi, Edit. de la Universidad de Tbilisi, 1977, en ruso).

6.2. Ejemplos

Ejemplo 1.

$$\mathcal{B}(x(\cdot)) = \int_0^4 (\dot{x}^2 + x) dt \rightarrow \inf; \quad |\dot{x}| \leq 1, \quad x(0) = 0.$$

Solución. Reduzcamos el problema al tipo de problemas de control óptimo introduciendo el control $u(\cdot)$:

$$\int_0^4 (u^2 + x) dt \rightarrow \inf; \quad \dot{x} = u, \quad u \in [-1, 1], \quad x(0) = 0.$$

Función de Lagrange:

$$\mathcal{L} = \int_0^4 (\lambda_0 (u^2 + x) + p(\dot{x} - u)) dt - \lambda x(0).$$

Condiciones necesarias:

a) ecuación de Euler para la lagrangiana $L = \lambda_0 (u^2 + x) + p(\dot{x} - u)$:

$$-\frac{d}{dt} L_x + L_x = 0 \iff \dot{p} = \lambda_0;$$

b) de transversalidad en x :

$$L_x(t_k) = (-1)^{k+1} \lambda_x(t_k), \quad k=0 \iff p(0) = \lambda, \\ p(4) = 0;$$

c) de optimalidad en u :

$$\min_{u \in [-1, 1]} (\lambda_0 u^2 - pu) = \lambda_0 \hat{u}^2 - p \hat{u}.$$

Si $\lambda_0 = 0$, en este caso, de a) $\dot{p} = 0$ y de b) $p = \lambda = 0$ resulta que todos los factores lagrangianos son ceros. Supongamos que $\lambda_0 = 1$. Entonces, de

a) $\dot{p} = 1$ y de b) $p = t - 4$. De la condición c) se deduce que

$$\hat{u} = \begin{cases} \text{sign } p, & |p/2| > 1; \\ p/2, & |p/2| \leq 1, \end{cases} \Leftrightarrow \dot{\hat{x}} = \begin{cases} -1, & 0 \leq t \leq 2; \\ (t-4)/2, & 2 \leq t \leq 4; \end{cases}$$

De la condición inicial hallamos la función continua

$$\hat{x}(t) = \begin{cases} -t, & 0 \leq t \leq 2; \\ t^2/4 - 2t + 1, & 2 \leq t \leq 4. \end{cases}$$

Demostremos, a base de verificación directa, que $\hat{x}(\cdot) \in \text{absmín}$. Tomamos una función $h(\cdot) \in KC^1([0, 4])$ tal que $\hat{x}(\cdot) + h(\cdot)$ sea admisible en el problema. Para esto es necesario adoptar una función $h(\cdot)$ tal para la cual $|\dot{\hat{x}} + \dot{h}| \leq 1$, $h(0) = 0$. Integrando por partes y teniendo en cuenta que $\hat{x}(t) = (t-4)/2$ para $2 \leq t \leq 4$, obtenemos

$$\begin{aligned} \mathcal{B}(\hat{x}(\cdot) + h(\cdot)) - \mathcal{B}(\hat{x}(\cdot)) &= \int_0^4 ((\dot{\hat{x}} + \dot{h})^2 + \hat{x} + h) dt - \\ &- \int_0^4 (\dot{\hat{x}}^2 + \hat{x}) dt = \int_0^4 2\dot{\hat{x}}\dot{h} dt + \int_0^4 h dt + \int_0^4 \dot{h}^2 dt \geq 2 \int_0^4 \dot{\hat{x}} dt + \int_0^4 h dt = \\ &= 2\hat{x}(t)h(t) \Big|_0^4 + \int_0^4 (-2\dot{\hat{x}} + 1)h dt = \int_0^4 h dt \geq 0, \end{aligned}$$

ya que $h(t) \geq 0$ para $t \in [0, 2]$ cuando $h(0) = 0$ y $\dot{h}(t) \geq 0$ cuando $t \in [0, 2]$. Así, $\hat{x} \in \text{absmín}$.

Ejemplo 2 (problema elemental de acción rápida). Supongamos que tenemos un carro que se mueve rectamente, sin rozamiento, por rieles horizontales. El mismo es manejado (controlado) por una fuerza exterior que puede variar dentro de límites programados. Es necesario parar el carro en un lugar determinado durante un tiempo mínimo.

Denotemos por $x(t)$ la coordenada corriente del carro; por $x(0) = \xi_1$, su coordenada inicial; y por $\dot{x}(0) = \xi_2$, su velocidad inicial. Para simplificar el problema, supongamos que la masa del carro es $m = 1$. Entonces, según la ley de Newton, $\ddot{x} = u$. Establezcamos la limitación de la tracción en forma de $u \in [-1, 1]$. Es preciso parar el carro ($\dot{x}(T) = 0$) al comienzo de las coordenadas ($x(T) = 0$). Obtenemos la siguiente formalización del problema:

$$T \rightarrow \inf; \quad |\ddot{x}| \leq 1, \quad x(0) = \xi_1, \quad \dot{x}(0) = \xi_2, \quad x(T) = \dot{x}(T) = 0.$$

Solución. Reduzcamos el problema al tipo de problemas de control óptimo (p. 6.1.1), sustituyendo las variables $x_1 = x$, $x_2 = \dot{x}$ e introduciendo el control $u = \ddot{x}$:

$$\begin{aligned} T \rightarrow \inf; \quad \dot{x}_1 &= x_2, \quad \dot{x}_2 = u, \quad u \in [-1, 1], \\ x_1(0) &= \xi_1, \quad x_2(0) = \xi_2, \quad x_1(T) = x_2(T) = 0. \end{aligned}$$

Función de Lagrange:

$$\mathcal{L} = \int_0^T (p_1 \dot{x} - x_2) + p_2 (\dot{x}_2 - u) dt + \lambda_0 T + \\ + \lambda_1 (x_1(0) - \xi_1) + \lambda_2 (x_2(0) - \xi_2) + \\ + \lambda_3 x_1(T) + \lambda_4 x_2(T).$$

Condiciones necesarias.

a) Ecuación de Euler para la lagrangiana $L = p_1 (\dot{x} - x_2) + p_2 (\dot{x}_2 - u)$:

$$-\frac{d}{dt} L_{x_i} + L_{x_i} = 0, \quad i = 1, 2, \Leftrightarrow \dot{p}_i = 0,$$

$$\dot{p}_2 = -p_1 \Rightarrow p_2(t) = Ct + C_1.$$

b) Transversalidad en x para el terminante $l = \lambda_0 T + \lambda_1 (x_1(0) - \xi_1) + \lambda_2 (x_2(0) - \xi_2) + \lambda_3 x_1(T) - \lambda_4 x_2(T)$:

$$p_1(0) = \lambda_1, \quad p_2(0) = \lambda_2, \quad p_1(T) = -\lambda_3, \\ p_2(T) = -\lambda_4.$$

c) Optimidad en u (no se escriben los sumandos que no dependen de u):

$$\min_{u \in [-1, 1]} \{-p_2(t)u\} = -p_2(t)\hat{u}(t) \Rightarrow \hat{u}(t) = \text{sign } p_2(t) \text{ para } p_2(t) \neq 0.$$

d) estacionaridad en T .

$$\mathcal{L}_T = 0 \Leftrightarrow \lambda_0 - \lambda_3 \dot{x}_1(T) + \lambda_4 \dot{x}_2(T) = 0.$$

Tomando en consideración que

$$\dot{x}_1(T) = 0, \quad \lambda_4 = -p_2(T), \quad p_2(T)\hat{u}(T) = |p_2(T)|,$$

obtenemos $\mathcal{L}_T = 0 \Leftrightarrow \lambda_0 = |p_2(T)|$.

Si $\lambda_0 = 0$, de d) se desprende que $p_2(T) = 0$. En este caso p_2 no puede ser un cero idéntico, ya que de lo contrario todos los factores lagrangianos también serían ceros. Por lo tanto, de a) se desprende que $p_2(t) = C(t - T)$, pero en este caso, de c) se deduce que $\hat{u}(t) \equiv 1$ ó $\hat{u}(t) \equiv -1$. El conjunto de condiciones iniciales, correspondientes a tales controles, se describe por la ecuación

$$\xi_2 = \Phi(\xi_1), \quad \Phi(\xi_1) = \begin{cases} -\sqrt{2\xi_1}, & \xi_1 \geq 0; \\ \sqrt{-2\xi_1}, & \xi_1 \leq 0 \end{cases}$$

($\hat{u}(t) \equiv 1 \Rightarrow x_2(t) = t - T, x_1(t) = (t - T)^2/2 \Rightarrow \xi_2/2 = \xi_1$; (el caso de $\hat{u} \equiv -1$ es análogo).

Pero si $\xi_2 \neq \Phi(\xi_1)$, entonces $\lambda_0 \neq 0$ y suponemos que $\lambda_0 = 1$. En este caso, de d) se deduce que $|p_2(T)| = 1$, o sea, existen dos posibilidades:

$$p_2^+(t) = C(t - T) + 1, \quad p_2^-(t) = C(t - T) - 1.$$

A estas posibilidades, en virtud de c) les corresponden los siguientes controles:

$$u^+(t) = \begin{cases} -1, & 0 \leq t < \tau; \\ 1, & \tau < t \leq T, \end{cases} \quad u^-(t) = \begin{cases} 1, & 0 \leq t < \tau; \\ -1, & \tau < t \leq T. \end{cases}$$

Examinemos las trayectorias correspondientes a los controles óptimos u^+ y u^- en el plano (x_1, x_2) llamado *plano físico* (fig. 3).

Para los valores de t que les corresponde $\hat{u}(t) = 1$, tenemos

$$\dot{x}_2 = 1 \Rightarrow \dot{x}_1 = x_2 = t + C' \Rightarrow x_1 = t^2/2 + C't + C'' = x_2^2/2 + C.$$

Por consiguiente, la trayectoria física que corresponde a esos valores es un trozo de la parábola $x_1 = x_2^2/2 + C$. El sentido del movimiento a lo largo de esa parábola se halla determinado por el incremento de x_2 , ya que en este

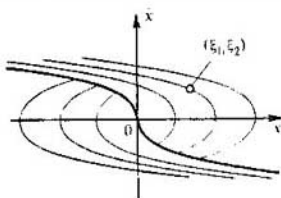


Fig. 3

caso $\dot{x}_2 = 1$. Análogamente obtenemos que para los valores de t , la trayectoria física $\hat{u}(t) = -1$ es el trozo de parábola $x_1 = -x_2^2/2 + C$, mientras que el sentido del movimiento se deduce de la condición de disminución de x_2 , ya que $\dot{x}_2 = -1$.

Ahora señalemos el lugar en el plano físico (x_1, x_2) donde ha de realizarse la conmutación de control. Debemos dar en el punto buscado $(0, 0)$ ($x_1(T) = x_2(T) = 0$) realizando no más de una conmutación y moviéndonos por la trayectoria física en la dirección permitida. El total de condiciones iniciales correspondientes a los controles $u^+(\cdot)$ y $u^-(\cdot)$ pueden ser descritas por las desigualdades $\xi_2 > \varphi(\xi_1)$ para $u^+(\cdot)$, y $\xi_2 < \varphi(\xi_1)$ para $u^-(\cdot)$ (fig. 3.) Dichas conmutaciones se efectúan en la curva $\xi_2 = \varphi(\xi_1)$. Además es fácil comprender que para cada condición inicial hay una sola curva física que conduce al punto $(0, 0)$. Como $|\dot{x}_2| = 1$, siempre se encuentra en la trayectoria óptima, resulta que $x_2 = |t| + C$ y que, por lo tanto, el tiempo de movimiento $\hat{T} = \text{Var } x_2$.

Mostremos que la trayectoria óptima que comienza en el punto (ξ_1, ξ_2) proporciona la solución al problema. Supongamos que a esa trayectoria le corresponde el control $\hat{u}(\cdot)$ (para simplificar la tarea supongamos también que $u^-(\cdot)$), la función $\hat{x}(\cdot)$ y el tiempo \hat{T} . A su vez, admitamos que existe algún otro proceso controlado, por ejemplo, $(x(\cdot), u(\cdot), T)$, $T \leq \hat{T}$. Definamos complementariamente la función $x(\cdot)$ con un cero en el segmento $[T, \hat{T}]$.

En virtud de las condiciones en el extremo izquierdo, las funciones $\hat{x}(\cdot)$ y $x(\cdot)$ en el punto τ pueden ser representadas de la forma siguiente:

$$x(\tau) = \int_0^{\tau} (\tau - s) \ddot{x}(s) ds + \xi_2 \tau + \xi_1.$$

Dado que $\ddot{x}(s) = 1 \geq \ddot{x}(s) \quad \forall s \in [0, \tau]$, entonces

$$\hat{x}(\tau) - x(\tau) = \int_0^{\tau} (\tau - s) (1 - \ddot{x}(s)) ds \geq 0,$$

además, la igualdad aquí sólo es posible cuando $\ddot{x}(s) = 1$ en todos los puntos de continuidad, pero en este caso resulta

que $x(t) = \hat{x}(t) \forall t \in [0, \tau]$.

Análogamente, tomando en consideración las condiciones en el extremo derecho, la función $\hat{x}(\cdot)$ y $x(\cdot)$ en el punto τ puede ser representada de la forma siguiente:

$$x(\tau) = \int_{\tau}^{\hat{T}} (s-\tau) \ddot{x}(s) ds.$$

Como $\ddot{x}(s) \geq -1 = \hat{\ddot{x}}(s) \forall s \in (\tau, \hat{T})$, entonces

$$\hat{x}(\tau) - x(\tau) = \int_{\tau}^{\hat{T}} (s-\tau) (-1 - \ddot{x}(s)) ds \leq 0,$$

además, también aquí la igualdad sólo es posible cuando $\ddot{x}(s) = -1$ y $x(t) = \hat{x}(t) \forall t \in [\tau, \hat{T}]$.

Así pues, tenemos $\hat{x}(\tau) = x(\tau)$ y, por consiguiente, $\hat{x}(t) = x(t) \forall t \in [0, \hat{T}]$. De aquí $T = \hat{T}$.

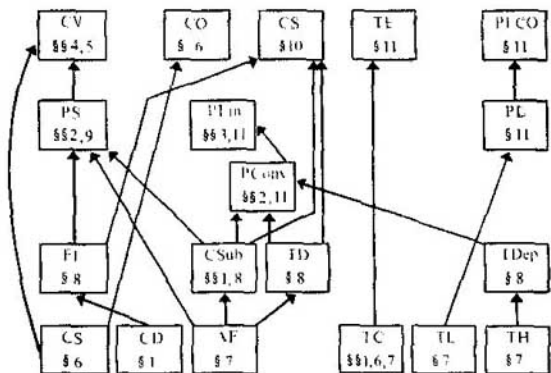
CUESTIONES COMPLEMENTARIAS DE LA TEORÍA DE PROBLEMAS EXTREMALES

Introducción. En la primera parte del libro se prestó mucha atención a la idea de Lagrange acerca de la supresión de las acotaciones (es decir, sobre las condiciones necesarias de extremo en una forma bastante general) para distintas clases de problemas de máximo y mínimo. Hemos tratado de exponer nuestros conceptos de tal modo que el contenido de la primera parte fuera accesible al número de lectores más amplio posible. Precisamente por eso hemos utilizado, antes que nada, los medios del análisis clásico y la geometría de dimensiones finitas. Pero debemos tener en cuenta que el campo de aplicación del principio de Lagrange es mucho más amplio. Para descubrir las causas de tal universalidad, así como para comprender los fundamentos de otras partes de esa teoría (condiciones suficientes, teoremas de existencia, etc.) es natural utilizar el lenguaje del análisis de dimensión infinita. En breves términos se puede decir así: El aparato de la teoría de problemas extremales es el cálculo diferencial y el análisis convexo en espacios de dimensiones infinitas. Dichos conceptos se basan en varios hechos fundamentales del análisis funcional.

Quisiéramos, en esta parte del libro, poner al lector al corriente de las cuestiones relacionadas con la teoría de problemas extremales, la cual está destinada a un auditorio más preparado: estudiantes de las universidades, postgraduados de los centros de enseñanza superior bien capacitados matemáticamente, especialistas en matemáticas aplicadas, quienes tienen contacto con la teoría de control óptimo y, por supuesto, profesores de los cursos de optimización de las universidades y centros de enseñanza superior.

Para que el lector pueda elegir el material que más le conviene, sin acudir al estudio de todo el libro, las demostraciones de los principales resultados de la segunda parte suelen ir acompañadas de los hechos fundamentales que constituyen la base de un teorema dado. Además, para facilitar el trabajo con el manual, proponemos el esquema (dado a continuación) de interacción de los teoremas para construir el material de la segunda parte. He aquí el significado de las designaciones abreviadas de dicho esquema: CD, cálculo diferencial; AF, análisis funcional; ED, ecuaciones diferenciales; TC, teoremas de compacidad; TH, teorema de Helly; TL, teorema de Liapunov;

FI, teorema de la función implícita; CSub, cálculo subdiferencial; TD, teoremas de dualidad; EDep, teorema de depuración; PS, problemas suaves; PConv, problemas convexos; Plin, programación lineal; PL, problemas liapunovianos; PLCO, problemas lineales de control óptimo; CV, cálculo de variaciones; CO, control óptimo; CS, condiciones suficientes; TE, teoremas de existencia. Entre paréntesis se indica el lugar en el libro donde se expone el material correspondiente.



§ 7. Algunos problemas generales del análisis funcional y sus corolarios

7.1. Teorema de Hahn—Banach, separabilidad y teorema de Banach sobre el carácter abierto

Teorema de Hahn — Banach. Supongamos que X es un espacio lineal; X_0 , un subconjunto lineal de X ; $p(\cdot)$, una función sublineal en X (es decir, $p(\cdot) \in SL(X)$), y x'_0 , una funcional lineal en X_0 mayorada por la función $p(\cdot)$ (es decir, $\langle x'_0, x \rangle \leq p(x) \forall x \in X_0$). Entonces existirá una funcional lineal en X (es decir, $x' \in X'$), tal que $\langle x', x \rangle \leq p(x) \forall x \in X$ y $\langle x', x \rangle = \langle x'_0, x \rangle \forall x \in X_0$.

◁ 0. La demostración se basa en el lema de Zorn.

Recordemos cómo se formula ese lema. Sea (M, \leq) un conjunto parcialmente ordenado. Todo su subconjunto A donde cualesquiera dos elementos son comparables entre sí (en el sentido de ordenación introducida en M) se llama *cadena*. A su vez, llámase *cota superior del subconjunto* $M' \subset M$ el elemento $a \in M$ cuando $a' \leq a \forall a' \in M'$, y llámase *máximo* el elemento $\hat{a} \in M$ cuando de $\hat{a} \leq a, a \in M$ se deduce que $a = \hat{a}$.

Lema de Zorn. Si toda cadena en un conjunto parcialmente ordenado tiene una cota superior, en ese conjunto habrá un elemento máximo [KF, pág. 40].

◁ 1. Si $X_0 = X$, todo queda demostrado. Sea $X_0 \neq X$ y $\xi \in X \setminus X_0$. Denotemos $X_1 = \text{lin} \{X_0, \xi\} = \{x \mid x = x_0 + t\xi, t \in \mathbb{R}\}$. Si $x_1, x_2 \in X_0$, tendremos (a) según la condición, y (b) según la definición $p(\cdot) \in SL(X)$:

$$\langle x'_0, x_1 + x_2 \rangle \stackrel{a)}{\leq} p(x_1 + x_2) \stackrel{b)}{\leq} p(x_1 - \xi) + p(x_2 - \xi). \quad (1)$$

En virtud de (1) obtenemos

$$\begin{aligned} \alpha &:= \sup_{x_1 \in X_0} (\langle x'_0, x_1 \rangle - p(x_1 - \xi)) \leq \\ &\leq \inf_{x_2 \in X_0} (p(x_2 + \xi) - \langle x'_0, x_2 \rangle) =: \beta. \end{aligned} \quad (2)$$

En virtud de las desigualdades (2) hallamos γ entre α y β :

$$\alpha \leq \gamma \leq \beta. \quad (3)$$

Supongamos que para $x \in X_1$, $x =: x_0 + t\xi$ ($x_0 \in X_0$, $t \in \mathbb{R}$):

$$\langle x'_1, x \rangle \stackrel{\text{Id}}{=} \langle x'_1, x_0 + t\xi \rangle =: \langle x'_0, x_0 \rangle + t\gamma. \quad (4)$$

Está claro que $x'_1 \in X'_1$. Si $t > 0$, entonces

$$\begin{aligned} \langle x'_1, x_0 + t\xi \rangle &\stackrel{(4)}{=} t(\langle x'_0, x_0/t \rangle + \gamma) \stackrel{(3)}{\leq} \\ &\stackrel{(3)}{\leq} t(\langle x'_0, x_0/t \rangle + p(x_0/t + \xi) - \langle x'_0, x_0/t \rangle) \stackrel{\text{Id}}{=} \\ &= p(x_0 + t\xi). \end{aligned} \quad (5)$$

Análogamente, para $t < 0$ demostramos que $\langle x'_1, x_0 + t\xi \rangle \leq p(x_0 + t\xi)$.

Por lo tanto, la funcional x'_0 continúa «en una dimensión» hasta la funcional x'_1 .

2. Sea A el conjunto de todos los pares (\mathcal{X}, ξ') , donde \mathcal{X} es un subespacio lineal que contiene X_0 ; y ξ' , una funcional lineal en \mathcal{X} , que continúa en x'_0 ($\Leftrightarrow \langle \xi', x \rangle = \langle x'_0, x \rangle \forall x \in X_0$) y que es mayoreada por $p(x) < \Leftrightarrow \langle \xi', x \rangle \leq p(x) \forall x \in \mathcal{X}$). Supongamos que $\langle \xi', x \rangle = \infty$ si $x \notin \mathcal{X}$. Introduzcamos en A la ordenación natural $(\mathcal{X}_1, \xi'_1) > (\mathcal{X}_2, \xi'_2)$ cuando $\mathcal{X}_2 \subset \mathcal{X}_1$ y $\xi'_1|_{\mathcal{X}_2} = \xi'_2$. Si $\{(\mathcal{X}_\alpha, \xi'_\alpha)\}_{\alpha \in \mathcal{Q}}$ es una cadena en A , entonces $\bigcup_{\alpha \in \mathcal{Q}} \mathcal{X}_\alpha =: \hat{\mathcal{X}}, \langle \hat{\xi}', x \rangle :=$

$= \min_{\alpha \in \mathcal{Q}} \langle \xi'_\alpha, x \rangle$. Es fácil comprobar que $(\hat{\mathcal{X}}, \hat{\xi}')$ es la cota superior

de la cadena. Por consiguiente, según el lema de Zorn, en A existe el elemento máximo $(\bar{\mathcal{X}}, \bar{x}')$. De la construcción (p. 2) se deduce que $\bar{\mathcal{X}} = X$ (de lo contrario llegaríamos a una contradicción con el máximo de $(\bar{\mathcal{X}}, \bar{x}')$). Dicha contradicción demuestra el teorema. ▷

Expongamos dos importantes corolarios del teorema demostrado.

Recordemos que si en el conjunto T se ha dado un sistema de subconjuntos τ tal que $\emptyset \in \tau$, $T \in \tau$, además, si la unión de cualquier número y la intersección de un número finito de conjuntos de τ pertenecen a τ , en este caso el par (T, τ) se llamará *espacio topológico*. A su vez, los conjuntos de τ se llaman *abiertos*. Dícese que el sistema τ proporciona en T una *topología*. La topología del producto cartesiano de espacios topológicos se da naturalmente.

El total de subconjuntos $\beta \subset \tau$ se llamará *base de entornos* si para cualquier $U \in \tau$ se halla un conjunto $V \in \beta$ tal que $V \subset U$.

Si (T_1, τ_1) y (T_2, τ_2) son espacios topológicos, y $F: T_1 \rightarrow T_2$ es su aplicación, esta última se llamará *continua* si la preimagen del conjunto abierto en T_2 permanece abierta en T_1 .

El espacio lineal X donde se ha dado una topología se denomina *espacio lineal topológico* si las dos operaciones principales en X , a saber, la adición y la multiplicación por un número, son continuas (como la aplicación de $X \times X$ en X y de $\mathbb{R} \times X$ en X respectivamente).

El espacio lineal topológico se llamará *localmente convexo*, si en él hay una base de entornos integrada por conjuntos convexos.

Primer teorema de separabilidad. *Supongamos que X es un espacio lineal topológico (no es obligatorio que sea localmente convexo), mientras que A y B son subconjuntos convexos no vacíos en X , además, el interior de uno de ellos, digamos, de A , no está vacío ($\Leftrightarrow \text{int } A \neq \emptyset$) y ambos conjuntos no se intersecan ($\Leftrightarrow A \cap B = \emptyset$). Entonces habrá un elemento $x^* \in X^*$ tal que*

$$\sup_{x \in A} \langle x^*, x \rangle \leq \inf_{x \in B} \langle x^*, x \rangle. \quad (5')$$

La relación geométrica (5) significa que A se encuentra en un semiespacio generado por x^* , y B , en otro, es decir, A y B se hallan separados por cierto hiperplano generado por x^* .

◁ 0. La demostración se basa en los siguientes hechos: 1) teorema de Hahn — Banach; 2) propiedades elementales de los espacios lineales topológicos; 3) definición y propiedades elementales de la funcional de Minkowski.

1. Conforme a la condición, existe $a_0 \in \text{int } A$ y $b_0 \in B$. Denotemos $C := (A - a_0) - (B - b_0)$, $c_0 = b_0 - a_0$. De 0.2 se deduce que

$$C \in \text{CO}(X), \quad 0 \in \text{int } C, \quad c_0 \in C. \quad (6)$$

En virtud de 0.3, la función del conjunto de Minkowski C (es decir, $\mu C(\cdot)$) está determinada en todo el espacio X , es sublineal y, además, partiendo de las definiciones y la expresión (6), obtenemos

$$\mu C(X) \leq 1 \quad \forall x \in C, \quad \mu C(c_0) \geq 1. \quad (7)$$

2. Denotemos $X_0 = \text{lin } \{c_0\}$ y supongamos que para $x_0 \in X_0$, $x_0 \in \alpha c_0$ (x_0, x_0): $\alpha \mu C(c_0)$).

Naturalmente que

$$\langle x'_0, x \rangle \leq \mu C(x) \quad \forall x \in X_0, \quad \langle x_0, c_0 \rangle = \mu C(c_0). \quad (8)$$

Según el teorema de Hahn — Banach, existe una funcional lineal $x' \in X'$ tal que

$$x' |_{X_0} = x'_0, \quad \langle x', x \rangle \leq \mu C(x). \quad (9)$$

En vista de que $0 \in \text{int } C$ y $\mu C(x) \leq 1 \quad \forall x \in C$ (véase (7)), de (9) obtenemos que $\langle x', x \rangle \leq 1 \quad \forall x \in C$, es decir, la funcional x' está acotada y, por lo tanto, es continua. Así, $x' = x^* \in X^*$.

3. Sea ahora $a \in A, b \in B$. Entonces

$$\begin{aligned} \langle x, a - b \rangle &= \overset{\text{Id}}{\langle x^*, a - a_0 + b_0 - b \rangle} - \\ &= \langle x^*, c_0 \rangle \overset{(8)(9)}{\leq} \mu C(a - a_0 + b_0 - b) - \\ &= \mu C(c_0) \overset{(7)}{\leq} 1 - 1 = 0, \end{aligned}$$

es decir, $\langle x^*, a \rangle \leq \langle x^*, b \rangle \quad \forall a \in A, b \in B$. \triangleright

Segundo teorema de separabilidad. *Supongamos que X es un espacio lineal topológico localmente convexo $*$, y A , un subconjunto convexo y cerrado de X , $\hat{x} \notin A$. Entonces se hallará una funcional lineal $\hat{x}^* \in X^*$ tal que $\sup \{ \langle \hat{x}^*, x \rangle \mid x \in A \} < \langle \hat{x}^*, \hat{x} \rangle$.*

\triangleleft De acuerdo con la definición de topología localmente convexa y en virtud del carácter cerrado de A , se puede encontrar un entorno convexo U del punto \hat{x} que no se interseque con A . El primer teorema de separabilidad nos permite hallar una funcional lineal \hat{x}^* tal que $\sup \{ \langle \hat{x}^*, x \rangle \mid x \in A \} \leq \inf \{ \langle \hat{x}^*, x \rangle \mid x \in U \} < \langle \hat{x}^*, \hat{x} \rangle$, ya que la imagen de U al aplicar $x \rightarrow \langle \hat{x}^*, x \rangle$ es un intervalo que contiene el número $\langle \hat{x}^*, \hat{x} \rangle$. \triangleright

Analicemos también el

Corolario del teorema de Hahn — Banach (lema banachiano).

Sea X un espacio normalizado y $x_0 \in X$. Entonces existirá una funcional lineal $x^ \in X^*$ tal que $\|x^*\| = 1$ y $\langle x^*, x_0 \rangle = \|x_0\|$.*

\triangleleft Si $x_0 = 0$, será posible tomar cualquier funcional x^* , $\|x^*\| = 1$. Pero si $x_0 \neq 0$, entonces examinaremos el subespacio unidimensional $L = \text{lin} \{x_0\}$ e introduciremos en él la funcional lineal

$$\langle \tilde{x}^*, \alpha x_0 \rangle = \alpha \|x_0\|.$$

Está claro que $\langle \tilde{x}^*, x \rangle \leq \|x\| \quad \forall x \in L$. Por consiguiente, según el teorema de Hahn — Banach, se hallará una funcional lineal x' que, continuando \tilde{x}^* , será tal que $\langle x', x \rangle \leq \|x\| \quad \forall x$. Pero de aquí se deduce inmediatamente la acotación y, por consiguiente, la continuidad de x' , es decir, $x' \in X^*$. Denotemos por x^* esa funcional.

De la desigualdad $\langle x^*, x \rangle \leq \|x\|$ y la igualdad $\langle x^*, x_0 \rangle = \langle \tilde{x}^*, x_0 \rangle = \|x\|$ se desprende que $\|x^*\| = 1$. \triangleright

Teorema de Banach acerca del carácter abierto. *Supongamos que X e Y son ciertos espacios banachianos; y Λ , el operador lineal continuo de X en Y ($\Leftrightarrow \Lambda \in \mathcal{L}(X, Y)$), el cual es sobreyectivo ($\Leftrightarrow \Lambda X = Y$). En este caso, la imagen de cada conjunto abierto en X estará abierta en Y .*

\triangleleft 0. La demostración se basa en el teorema de Baer: un espacio métrico completo no puede ser representado como la unión de una cantidad numerable de conjuntos no compactos en ninguna parte [KF].

1. Denotemos que $B_r = \{x \mid \|x\| \leq r\}$ es una esfera de radio r en X ($r \in \mathbb{N}$); y C_r , la clausura de su imagen en Y : $C_r = \text{cl} B_r$. Debido al efecto sobreyectivo, $\Lambda \Rightarrow \bigcup_{r \in \mathbb{N}} C_r = Y$. A su vez, a consecuencia del carácter banachiano (completitud) de Y , resulta que, según 0,1, se hallarán $r_0 \in \mathbb{N}$, $\eta \in Y$ y $\rho > 0$ tales que

$$C_{r_0} \subset B_Y(\eta, \rho) := \{y \mid \|y - \eta\| \leq \rho\}. \quad (10)$$

De las definiciones y la expresión (10) se deduce que para cualquier $\varepsilon > 0$ y cualquier y de la esfera en Y , de radio ρ y con el centro en cero, se hallará un elemento $\xi \in B_{r_0}$ tal que

$$\|y + \eta - \Lambda\xi\| < \varepsilon \Rightarrow \|y - \Lambda(\xi - \Lambda^{-1}\eta)\| < \varepsilon. \quad (11)$$

En este caso $\|\xi - \Lambda^{-1}\eta\| \leq r_1$, donde r_1 es cierto número fijo.

Supongamos ahora que y pertenece a una esfera abierta en Y , con el centro en cero y de radio ρ . En virtud de la expresión (11) se hallará x_1 , $\|x_1\| \leq r_1$ tal que

$$\|y - \Lambda x_1\| \leq \rho/2.$$

Análogamente hallamos x_2 , $\|x_2\| \leq r_1/2$ tal que $\|y - \Lambda(x_1 + x_2)\| \leq \rho/4$. Continuando nuestra construcción llegaremos a una

sucesión $\{x_n\}_{n \in \mathbb{N}}$ tal que $\|x_n\| \leq r_1 \cdot 2^{-(n-1)}$ e $\left\| y - \Lambda \sum_{k=1}^n x_k \right\| \leq$

$\leq \rho \cdot 2^{-n}$. Debido a la completitud de X , las sumas de $\sum_{k=1}^n$ convergerán cuando $n \rightarrow \infty$ hacia cierto x . Entonces es natural que

$$\|x\| \leq \sum_{k \in \mathbb{N}} \|x_k\| \leq r_1 \sum_{k \in \mathbb{N}} 2^{-(k-1)} = 2r_1 < 3r_1,$$

$$\Lambda x = \lim_{n \rightarrow \infty} \Lambda \sum_{k=1}^n x_k = y.$$

Así, una esfera abierta en Y , con el centro en cero y de radio ρ , se halla comprendida en la imagen de una esfera abierta en X , con el centro en cero y de radio $3r_1$. De aquí se deduce inmediatamente que la imagen de cualquier esfera abierta en X , con el centro en cero,

contiene cierta esfera abierta en Y , con el centro en cero y, en general, la imagen de cualquier conjunto abierto contiene un conjunto abierto. \triangleright

Del teorema demostrado se deduce evidentemente el siguiente

Corolario (teorema de Banach acerca del operador inverso).

Sean X e Y ciertos espacios banachianos $\Lambda \in \mathcal{L}(X, Y)$, $\Lambda X = Y$ y $\text{Ker } \Lambda = \{0\}$. Entonces el operador inverso Λ^{-1} es una aplicación lineal continua de Y en X ($\Leftrightarrow \Lambda^{-1} \in \mathcal{L}(Y, X)$).

Para demostrar que Λ^{-1} es continuo, debemos establecer que la preimagen de cualquier conjunto abierto permanece abierta con esa aplicación. Pero la preimagen del conjunto U con la aplicación Λ^{-1} es, según la definición, nada más que ΛU y, por lo tanto, si $U \in \mathcal{O}(Y)$, entonces $\Lambda U \in \mathcal{O}(X)$, y eso demuestra la continuidad de Λ^{-1} .

7.2. Lemas (de la no trivialidad del anulador, del operador inverso derecho, del carácter cerrado de la imagen y del anulador del núcleo de un operador sobreyectivo)

Aquí demostraremos cuatro lemas que son corolarios simples de los teoremas (p. 7.1). Ellos hallarán aplicación práctica en todos los párrafos posteriores.

Lema 1 (de la no trivialidad del anulador). *Supongamos que X es un espacio localmente convexo; y X_0 , un subespacio cerrado de X que no coincide con X . Entonces el anulador X_0^\perp del espacio X_0 comprenderá un elemento no nulo.*

\triangleleft Según la condición, existe $\hat{x} \in X \setminus X_0$. Conforme al segundo teorema de separabilidad, se hallará un elemento $x^* \in X^*$ tal que

$$\sup_{x \in X_0} \langle x^*, x \rangle < \langle x^*, \hat{x} \rangle. \quad (1)$$

Si para cierto $x_0 \in X_0$ $\langle x^*, x_0 \rangle \neq 0$, entonces $\sup \{ \langle x^*, x \rangle \mid x \in X_0 \} \geq \sup \{ \langle x^*, tx_0 \rangle \mid t \in \mathbb{R} \} = +\infty$, lo que contradice la expresión (1). Eso significa que $x^* \in X_0^\perp$, y de (1) se deduce que $x^* \neq 0$. \triangleright

Lema 2 (del operador inverso derecho). *Supongamos que X e Y son ciertos espacios banachianos; y $\Lambda: X \rightarrow Y$, un operador lineal continuo sobreyectivo. Entonces existirá un operador $M: Y \rightarrow X$ y un número $C > 0$ tales que*

$$\Lambda \circ M = I_Y (\Leftrightarrow \Lambda \circ My = y \forall y) \quad \text{y} \quad \|My\| \leq C \|y\|.$$

∇ Denotemos por $\overset{\circ}{B}X$ una esfera abierta en X , cuyo radio equivale a la unidad ($\overset{\circ}{B}X := \{x \mid \|x\| < 1\}$). Está claro que $\overset{\circ}{B}X$ es un conjunto abierto en X . Según el teorema de Banach acerca del carácter abierto, $\Lambda \overset{\circ}{B}X$ contiene la esfera $\delta \overset{\circ}{B}Y := \{y \in Y \mid \|y\| < \delta\}$, es decir, $\forall y \in \delta \overset{\circ}{B}Y$ y, por lo tanto, se hallará $x(y): \|x(y)\| < 1$

y $\Lambda x(y) = y$. Denotemos $My := x \left(\frac{\delta y}{2 \|y\|} \right) \frac{2 \|y\|}{\delta}$. Entonces, partiendo de la definición de M obtenemos

$$\Lambda \circ My = \frac{\delta y}{2 \|y\|} \cdot \frac{2 \|y\|}{\delta} = y, \quad \|My\| < \frac{2}{\delta} \|y\|. \quad \triangleright$$

Nota. La aplicación construida de M , hablando en general, es discontinua. No obstante, se puede lograr que la misma sea continua. Dicha construcción se basa en el siguiente resultado.

Teorema de Michael acerca de la selección continua. *Supongamos que T es un espacio métrico; X , un espacio banachiano; y F , una aplicación multiforme continua que confronta el elemento $t \in T$ con el conjunto no vacío convexo cerrado $F(t) \subset X$. Entonces existirá una aplicación continua $f(\cdot): T \rightarrow X$ tal que $f(t) \in F(t) \forall t \in T$. (Holmes R. B. Geometric functional analysis and applications. N.Y. Springer, 1975).*

Ahora, para que la aplicación inversa derecha sea continua, es necesario elegir $\lambda > 1$ y usar el teorema de Michael para la aplicación multiforme

$$F(y) = \Lambda^{-1}y \cap B(0, \lambda \cdot \inf \{\|x\| \mid \Lambda x = y\}),$$

donde $\Lambda^{-1}y$ es la preimagen de y . (Del teorema de Banach se deduce inmediatamente que F es continua). Este material se analiza con más detalles en esa misma obra (s. 184, 185). En lo sucesivo este hecho será llamado lema del operador continuo inverso derecho.

Lema 3 (acerca del carácter cerrado de la imagen). *Supongamos que X, Y y Z son ciertos espacios banachianos; y A y B , ciertos operadores lineales continuos de X , respectivamente en Y y Z ; además, AX es un subconjunto cerrado en Y , y $B \text{ Ker } A$, un subconjunto cerrado en Z . En este caso, la imagen de X en la aplicación $x \rightarrow (Ax, Bx)$ permanecerá cerrada en $Y \times Z$.*

\triangleleft Denotemos AX por Y_1 . Aquí se trata de un subconjunto cerrado (según la condición) del espacio banachiano Y y, por consiguiente, del propio espacio banachiano. De acuerdo con la definición, $AX = Y_1$. Eso significa que, según el lema del operador inverso derecho (lema 2), existirá un operador $M: Y_1 \rightarrow X$ tal que

$$A \circ My = y, \quad \|My\| \leq C \|y\| \quad \forall y \in Y_1. \quad (2)$$

Supongamos que (y, z) pertenecen a la clausura (AX, BX) , es decir, que existe una sucesión $\{x_n\}_{n \in \mathbb{N}}$ tal que $y = \lim_{n \rightarrow \infty} Ax_n$, $z =$

$\lim_{n \rightarrow \infty} Bx_n$. Denotemos $M(Ax_n - y)$ por ξ_n . Entonces

$$A(x_n - \xi_n) \stackrel{(1)}{=} A(x_n - M(Ax_n - y)) \stackrel{(2)}{=} y,$$

$$\|\xi_n\| \stackrel{(2)}{\leq} C \|Ax_n - y\| \rightarrow 0. \quad (3)$$

Así pues,

$$B\xi_n \rightarrow 0, \quad (4)$$

de donde, en virtud de (3),

$$\lim_{n \rightarrow \infty} B(x_n - \xi_n) \stackrel{(4)}{=} \lim_{n \rightarrow \infty} Bx_n \quad z \Leftrightarrow z \in \text{cl } \Xi,$$

$$\Xi = \{\xi = Bx \mid Ax = y\}.$$

Pero Ξ es el desplazamiento de la imagen del núcleo A con la aplicación $B \{x \mid Ax = y\} = B \text{Ker } A + \eta$, $\eta \in \Xi$, por consiguiente, Ξ permanece cerrado, es decir, (según las definiciones) para $z \in \text{cl } \Xi = \Xi$ existe $x \in X$: $Ax = y$, $Bx = z$. \triangleright

Lema 4 (acerca del anulador del núcleo de un operador sobreyectivo). *Supongamos que X e Y son ciertos espacios banachianos; y A , el operador lineal continuo sobreyectivo que aplica X a Y . Entonces el anulador del núcleo será la imagen de A^* : $(\text{Ker } A)^{\perp} \stackrel{\text{def}}{=} \text{Im } A^*$.*

\triangleleft 1. Sea $x^* \in \text{Im } A^* \stackrel{\text{def}}{\Rightarrow} x^* = A^*y^*$. En este caso $\forall x \in \text{Ker } A$

$$\langle x^*, x \rangle \stackrel{1a}{=} \langle A^*y^*, x \rangle \stackrel{1a}{=} \langle y^*, Ax \rangle = 0 \Rightarrow \text{Im } A^* \subset (\text{Ker } A)^{\perp}.$$

2. Sea $x^* \in (\text{Ker } A)^{\perp} \Leftrightarrow Ax = 0 \Rightarrow \langle x^*, x \rangle = 0$. Apliquemos el lema del carácter cerrado de la imagen (lema 3) a X , Y , $Z = \mathbb{R}$, A y $Bx = \langle x^*, x \rangle$. Según este lema, $(AX, \langle x^*, X \rangle) \in \text{Cl } (Y \times \mathbb{R})$ (ya que $\text{Im } A = Y$, $B \text{Ker } A = \{0\} \in \text{Cl } (\mathbb{R})$). El subconjunto cerrado $(AX, \langle x^*, X \rangle)$ no tiene punto $(0, 1)$ (ya que $Ax = 0 \Rightarrow \langle x^*, x \rangle = 0 \neq 1$). Entonces, en virtud del lema de no trivialidad del anulador, existirá un elemento no trivial del anulador del espacio $(AX, \langle x^*, X \rangle)$, es decir, se hallará (y^*, λ_0) , $y^* \in Y^*$, $\lambda_0 \in \mathbb{R}$ tal que

$$\lambda_0 \langle x^*, x \rangle + \langle y^*, Ax \rangle = 0 \quad \forall x.$$

$$|\lambda_0| + \|y^*\| \neq 0 \Leftrightarrow (\lambda_0 x^* + A^*y^*, x) = 0 \quad \forall x. \quad (5)$$

Pero $\lambda_0 \neq 0$ (ya que, de lo contrario $\langle y^*, Ax \rangle = 0 \quad \forall x \in X \Rightarrow (AX = Y) y^* = 0$, lo cual es una contradicción). Por consiguiente, de la expresión (5) obtenemos $x^* = A^*(-y^*/\lambda_0)$.

7.3. Teoremas de Krein—Milman, Tijonov, Liapunov, Caratheodory, Radón y Helly

7.3.1. Teorema de Krein — Milman. *Supongamos que en un espacio localmente convexo se ha dado un subconjunto no vacío, convexo y compacto. En este caso ese subconjunto será la clausura convexa de sus propios puntos extremos.*

Recordemos que el punto x de un conjunto convexo se llama extremo si no es un punto interno de ningún segmento cuyos extremos pertenecen a dicho conjunto. El total de puntos extremos del conjunto A se denota por $\text{extr } A$. El concepto de punto extremo fue introducido por G. Minkowski, quien también demostró la variante de dimensión finita del teorema formulado más arriba.

◁ 0. La demostración del teorema de Krein — Milman se basa en los siguientes hechos: 1. Lema de Zorn. 2. Segundo teorema de separabilidad. 3. Lema del sistema centrado.

1. Lema. El conjunto de puntos extremos de un compacto no vacío y convexo está situado en un espacio localmente convexo, perteneciente a un hiperplano de apoyo que no es vacío respecto a dicho conjunto.

Recordemos que por hiperplanos entendemos los conjuntos del nivel de funcionales lineales continuas. Decimos que tenemos un hiperplano de apoyo para cierto conjunto, si dicho conjunto se halla situado en uno de los semiespacios generados por el referido hiperplano y el mismo se interseca con este último, es decir,

$$H \text{ es el hiperplano } \Leftrightarrow H = \{ x \mid \langle x^*, x \rangle = \alpha, \\ x^* \in X^*, \alpha \in \mathbf{R};$$

H es un apoyo para $A \Leftrightarrow A \subset \{ x \mid \langle x^*, x \rangle \leq \alpha$ o bien $A \subset \{ x \mid \langle x^*, x \rangle \geq \alpha$ y $H \cap A \neq \emptyset$.

◁◁ Diremos que la variedad afin M es un apoyo respecto a A , $M \cap A \neq \emptyset$, y del hecho de que $x \in M \cap A$, $x = \alpha x_1 + (1 - \alpha) x_2$, $0 < \alpha < 1$, $x_1, x_2 \in A$ se deduce que $x_1, x_2 \in M$. Está claro que el hiperplano y el punto extremo son variedades de apoyo. Supongamos que tenemos cierta funcional lineal \hat{x}^* y examinemos la función $x \rightarrow \langle x^*, \hat{x} \rangle$. Por lo visto, esta última alcanza en A su valor máximo (función continua en el compacto) que designaremos por $\hat{\alpha}$. Así pues, $\hat{H} = \{ x \in X \mid \langle x^*, x \rangle = \hat{\alpha}$ es un hiperplano de apoyo para A (con otras palabras, el conjunto de hiperplanos de apoyo del compacto no es vacío).

Sea $\mathcal{H} = M$ el conjunto de todas las variedades de apoyo cerradas para A comprendidas en \hat{H} . Ese conjunto no está vacío, ya que contiene \hat{H} . Ordenémoslo con arreglo a la inclusión. Si $\{M_\alpha\}_{\alpha \in \mathcal{Q}}$ es una cadena en A , entonces debemos examinar $\bigcap_{\alpha \in \mathcal{Q}} M_\alpha =: N$. Naturalmente que N es un conjunto cerrado. Según la definición, la familia $\{M_\alpha \cap A\}_{\alpha \in \mathcal{Q}}$ forma un sistema centralizado. Por lo tanto (p. 0.3), existe $\xi \in \bigcap_{\alpha \in \mathcal{Q}} (M_\alpha \cap A)$, es decir, $N \cap A \neq \emptyset$, lo cual significa, con evidencia, que N es un apoyo. Consiguientemente, N es la cota inferior de la cadena. Según el lema de Zorn (p. 0.1), existe el elemento mínimo N_0 . Además, $N_0 \cap A$ es un compacto no vacío y convexo y, por lo tanto (si $N_0 \cap A$ consta de más de un punto), en N_0 existe el hiperplano de apoyo L para A . Pero eso significa que L es una variedad de apoyo «menor» que N_0 , es decir, N_0 no es el elemento mínimo. Dicha contradicción demuestra nuestro lema. ▷▷

2. Sea B la clausura convexa de los puntos extremos de A . Eso significa que B es un conjunto cerrado y no vacío (según el lema). Supongamos que existe $\xi \in A \setminus B$. Entonces, del segundo teorema de separabilidad (p. 0.2) resulta que existe $x^*: \sup_{x \in B} \langle x^*, x \rangle <$

$\langle x^*, \xi \rangle =: \gamma$. Denotemos $\mu := \max_{x \in A} \langle x^*, x \rangle$. Está claro que $\mu \geq \gamma$ y que el hiperplano $H_\mu := \{x \mid \langle x^*, x \rangle = \mu\}$ es un hiperplano cerrado de apoyo para A . Según el lema, existe $x_0 \in \text{extr } A \cap H_\mu$. Pero eso contradice el hecho de que $\sup_{x \in \text{extr } A} \langle x^*, x \rangle < \gamma \leq \mu = \langle x^*, x_0 \rangle$, $x_0 \in \text{extr } A$. \triangleright

7.3.2. Teorema de Tijonov sobre la compacidad. Lo utilizaremos para demostrar el teorema de compacidad de la subdiferencial (p. 8.1.4). Sea (X_α, τ_α) una familia de espacios topológicos. Examinemos el producto cartesiano de conjuntos X_α , es decir, el conjunto $X := \prod_{\alpha \in \mathfrak{A}} X_\alpha := \{\{x_\alpha\}_{\alpha \in \mathfrak{A}} \mid x_\alpha \in X_\alpha, \alpha \in \mathfrak{A}\}$. Llamemos el espacio X *producto tijonoviano*. Programemos en X la topología τ recurriendo al sistema de conjuntos $\{\mathfrak{A}(\alpha_1, \dots, \alpha_m, \mathfrak{A}_{\alpha_1}, \dots, \mathfrak{A}_{\alpha_m}) \mid m \in \mathbb{N}, \alpha_i \in \mathfrak{A}, i = 1, \dots, m, \mathfrak{A}_{\alpha_i} \in \mathcal{O}(X_{\alpha_i}), \mathfrak{A}(\alpha_1, \dots, \alpha_m, \mathfrak{A}_{\alpha_1}, \dots, \mathfrak{A}_{\alpha_m}) = \{\{x_\alpha\}_{\alpha \in \mathfrak{A}} \mid x_{\alpha_i} \in \mathfrak{A}_{\alpha_i}, 1 \leq i \leq m, x_\alpha \in X_\alpha, \alpha \in \mathfrak{A} \setminus \{\alpha_1, \dots, \alpha_m\}\}\}$.

Esta topología se denomina *tijonoviana*.

Teorema de Tijonov sobre la compacidad. El producto tijonoviano de espacios topológicos compactos es un compacto en la topología tijonoviana.

La demostración véase, por ejemplo, en el libro de N. Dunford y J. T. Schwartz *Operadores lineales*. M.; I., 1962, pág. 45.

7.3.3. Teorema de Liapunov. Lo utilizaremos en el § 11. Antes de enunciarlo recordemos algunas definiciones. Sea T cierto conjunto; y $\Sigma = \delta$, el álgebra de los subconjuntos de T . El par (T, Σ) se llama *espacio mensurable*. Si $\mu: \Sigma \rightarrow \mathbb{R} - \sigma$ es una función aditiva en Σ , entonces ella se llama *medida*; y el conjunto triple (T, Σ, μ) se denomina *espacio con medida*. Si en (T, Σ) se da un número finito de medidas μ_1, \dots, μ_n , se dice que $\mu = (\mu_1, \dots, \mu_n)$ es una *medida vectorial* en (T, Σ) . La medida se llamará *continua* si con cualquier $A \subset \Sigma$, para el cual $\mu(A) > 0$, se halla $A' \subset \Sigma$ tal que $0 < \mu(A') < \mu(A)$. Una medida vectorial se llamará *continua* si todas sus componentes son continuas. Si (T, Σ, μ) es un espacio con medida, entonces T admitirá la descomposición de $T = T_+ \cup T_-$, $T_+, T_- \in \Sigma$, además, $\mu(A \cap T_+) \geq 0 \forall A \subset \Sigma$, $\mu(A \cap T_-) \leq 0 \forall A \subset \Sigma$. Las medidas μ_+ y μ_- determinadas por las relaciones $\mu_+(A) := \mu(A \cap T_+)$, $\mu_-(A) := \mu(A \cap T_-)$ se llaman *variaciones superior e inferior* de la medida μ . En este caso es evidente que $\mu = \mu_+ + \mu_-$. Dicha descomposición se denomina *descomposición de Jordán de la medida* μ . También será una medida la función $|\mu| := \mu_+ - \mu_-$ denominada *variación total* de μ . La medida μ se denominará *finita* si $|\mu|(T) < \infty$. Sean (T, Σ, ν) y (T, Σ, μ) ciertos espacios con medidas ν y μ , además, el par μ es positivo. La medida ν se llamará *absolutamente continua* respecto a μ , si $\nu(A) = 0$ para cualquier $A \subset \Sigma$ tal que $\mu(A) = 0$.

Teorema de Radón — Nikodím. Sea (T, Σ) un espacio mensu-

nable en el que se dan dos medidas: μ , que es finita y positiva; y ν , que es finita y absolutamente continua respecto a μ . Entonces existirá una función $p(\cdot) \in L_1(T, \Sigma, \mu)$ tal que $\int_A \nu = \int_A p d\mu \forall A \in \Sigma$. Este material se examina más detalladamente en [KF, cap. 5, pág. 405]. Ahora enunciemos el teorema.

Teorema de Liapunov. Sea μ una medida continua, finita y vectorial en el espacio mensurable (T, Σ) . En este caso la imagen de esa medida será un compacto convexo.

Llábase imagen de la medida $\mu: \Sigma \rightarrow \mathbb{R}^n$, por supuesto, el conjunto $M := \{x \mid x = \mu(A), A \in \Sigma\}$.

◁ 0. La demostración del teorema de Liapunov (efectuado por Linden — Strauss), se llevará a cabo utilizando los siguientes hechos: 1. Teorema de Banach — Alaoglu sobre la compacidad en la topología débil de una esfera unidad en un espacio banachiano conjugado con otro espacio banachiano (este conocido resultado será obtenido como corolario de los teoremas de compacidad en un análisis convexo). 2. Descomposición de Jordán. 3. Teorema de Radón — Nikodim. 4. Teorema de Krein — Milman. 5. Carácter cerrado de un subespacio de dimensión finita en un espacio banachiano. 6. Lema del anulador. 7. $(L_1(T, \Sigma, \mu))^* = L_\infty(T, \Sigma, \mu)$.

1. Sea μ una medida vectorial dada y sean $\mu = (\mu_1, \dots, \mu_n)$ y $\mu_i = \mu_{i+} - \mu_{i-}$ la descomposición de Jordán de sus componentes. Supongamos que $\mu = |\mu_1| + \dots + |\mu_n|$. En virtud de $|\mu_i(A)| \leq |\mu(A)| \forall A \in \Sigma$, y también de la definición de continuidad absoluta, obtenemos que μ_i es absolutamente continua respecto a μ . Eso significa que (según el teorema de Radón — Nikodim) habrá funciones $p(\cdot) \in L_1(T, \Sigma, \mu)$ tales que

$$\mu_i(A) = \int_A p_i(t) d\mu \Leftrightarrow d\mu_i = p_i d\mu,$$

$$p(\cdot) := (p_1(\cdot), \dots, p_n(\cdot)). \quad (1)$$

Sea $W := \{\alpha(\cdot) \in L_\infty(T, \Sigma, \mu) \mid 0 \leq \alpha(t) \leq 1, \text{ casi por doquier } t \in T\}$; W es el desplazamiento de la homotecia de la esfera unidad $B = BL_\infty(T, \Sigma, \mu)$, a saber, $W = 2^{-1}B + 1(\cdot) \cdot 2$, donde por $1(\cdot)$ se denota la función en T equivalente a la unidad. De acuerdo con el teorema de Banach — Alaoglu, la esfera B y, por consiguiente, también la esfera W , constituyen el compacto en la topología débil $L_\infty(T, \Sigma, \mu)$.

Supongamos que

$$\lambda\alpha(\cdot) = \left(\int_I \alpha(t) d\mu_1, \dots, \int_I \alpha(t) d\mu_n \right) \stackrel{(1)}{=} \\ \stackrel{(1)}{\left(\int_I \alpha(t) p_1(t) d\mu, \dots, \int_I \alpha(t) p_n(t) d\mu \right)}.$$

Es obvio que $\Lambda \in \mathcal{L}(L_\infty(T, \Sigma, \mu), \mathbb{R}^n)$ y, por lo tanto, ΛW es un compacto convexo en \mathbb{R}^n . Además, $M \subset \Lambda W$, ya que si $x \in M$, entonces

$$x = \int_A d\mu_t = \int_T \chi_A(t) p(t) d\mu \in \Lambda W.$$

2. Sea $x \in \Lambda W$ y $W_x := \{\alpha(\cdot) \in W \mid \Lambda\alpha(\cdot) = x\} \Leftrightarrow W_x = \Lambda^{-1}x \cap W$. En vista de que W_x es la preimagen del punto x en una aplicación lineal continua que se interseca con un compacto convexo, resulta que W_x también es un compacto convexo y, por consiguiente, según el teorema de Krein — Milman, el mismo tiene el punto extremo $\hat{\alpha}(\cdot)$. Supongamos que $\hat{\alpha}(\cdot)$ no es una función característica. Eso significará que existe un conjunto $A \in \Sigma$, $\mu(A) > 0$ y un número $0 < \varepsilon < 1$ tales que se cumplen las desigualdades $\varepsilon \leq \alpha(t) \leq 1 - \varepsilon \forall t \in A$.

Denotemos A por A_0 . Tras determinar la continuidad de μ se hallará un conjunto $A_1 \in \Sigma$ tal que $0 < \mu(A_1) < \mu(A_0)$.

Supongamos que $A_1' := A_0 \setminus A_1$. Después descompongamos A_1' en A_2 y A_2' y hagamos eso $n + 1$ veces. Como resultado obtendremos la siguiente descomposición: $A_0 = A_1 \cup \dots \cup A_{n+1}$, $\mu(A_i) > 0$, $A_i \cap A_j = \emptyset$. Supongamos para $\eta = (\eta_1, \dots, \eta_{n+1}) \in \mathbb{R}^{n+1}$

$$y(t, \eta) = \begin{cases} \eta_k, & t \in A_k, \\ 0 & t \notin A_k. \end{cases}$$

Entonces $\int_T y(t, \eta) p_i(t) d\mu = \sum_{k=1}^{n+1} \eta_k \int_{A_k} p_i(t) d\mu$ y, por lo tanto,

existirá $\hat{\eta} = (\hat{\eta}_1, \dots, \hat{\eta}_{n+1})$ tal que $\int_T y(t, \hat{\eta}) \times p_i(t) d\mu = 0$ (esta ecuación es un sistema lineal homogéneo de $n + 1$ incógnitas). Así, $y(\cdot, \hat{\eta}) \in (\text{lin}\{p_1(\cdot), \dots, p_n(\cdot)\})^\perp$. Elijamos una constante $\hat{\lambda}$ tan pequeña que $\|y(\cdot, \hat{\eta})\|_{L^\infty(A_0)} = \|\hat{\lambda}y(\cdot, \hat{\eta})\| \leq \varepsilon$. Como resultado obtenemos: $\Lambda(\hat{\alpha}(\cdot) \pm \hat{\lambda}y(\cdot)) = \Lambda\hat{\alpha}(\cdot) = x$, $0 \leq \hat{\alpha}(\cdot) \pm \hat{\lambda}y(\cdot) \leq 1$ casi por doquier es decir, $\hat{\alpha}(\cdot) \notin \text{extr } W_x$. La contradicción demuestra el teorema. \triangleright

7.3.4. Teoremas de Caratheodory, Radón y Helly. El objetivo de este punto consiste en exponer la demostración del teorema de Helly, del cual se deduce el importante teorema de depuración (véase el p. 1.6 y después el punto 8.3). Uno de los métodos más sencillos de demostración de dicho teorema se basa en los teoremas de Caratheodory y Radón que presentan interés independiente.

Teorema de Caratheodory. Supongamos que A es un subconjunto no vacío en \mathbb{R}^n y que x pertenece a la envoltura convexa de A . Entonces existirá un número $r \leq n + 1$ y r puntos $x_i \in A$, $1 \leq i \leq r$ tales que x pertenecerá a la envoltura convexa del conjunto $\{x_1, \dots, x_n\}$.

◁ Recordemos (véase el p. 1.6) que si x pertenece a la envoltura convexa de A_n existirán N y N puntos $\{x_1, \dots, x_N\}$ de A_n tales que $x = \sum_{i=1}^N \alpha_i x_i$, donde $\alpha_i > 0$, $\sum_{i=1}^N \alpha_i = 1$. Si $N \leq n+1$, todo

queda demostrado. Supongamos que $N > n+1$. Entonces el número de vectores $x_i - x_1$, $i=2, \dots, n$ superará n , lo cual significa que ellos son linealmente dependientes, es decir, se hallarán números c_2, \dots, c_N que no son a la vez iguales a cero, y tales que

$$\sum_{i=2}^N c_i (x_i - x_1) = 0 \iff \sum_{i=1}^N \lambda_i x_i = 0, \lambda_i \text{ no son todos iguales a cero}$$

y $\sum_{i=1}^N \lambda_i = 0$ ($\lambda_i = c_i$, $i \geq 2$, $\lambda_1 = -\sum_{i=2}^N c_i$). Sin limitarse a la posibilidad de generalizar, podemos estimar que $\lambda_i \geq 0$, $i=1, \dots, k$, $\lambda_i < 0$, $i > k$. Sea $\alpha_{j_0} \lambda_{j_0}^{-1} = \max_{k+1 \leq j \leq N} \alpha_j \lambda_j^{-1}$. Entonces $x = \sum_{i=1}^N \alpha_i x_i =$

$$= \left(\sum_{i=1}^k \lambda_i = 0 \right) = \sum_{i=1}^N \left(\alpha_i - \frac{\alpha_{j_0}}{\lambda_{j_0}} \lambda_i \right) x_i =: \sum_{i=1}^N \beta_i x_i. \text{ Es evidente que}$$

$\beta_i \geq 0$ cuando $i \leq k$, ya que λ_{j_0} es negativo, mientras que λ_i es positivo. Pero si $i \geq k+1$, entonces, en virtud de nuestra elección, $\alpha_i / \lambda_i \leq \alpha_{j_0} / \lambda_{j_0} \Rightarrow \alpha_i \geq \alpha_{j_0} \lambda_i / \lambda_{j_0}$ (ya que $\lambda_i < 0$), es decir, $\beta_i \geq 0 \forall i$.

Pero en este caso, en primer lugar, $\sum_{i=1}^N \beta_i = \sum_{i=1}^N (\alpha_i - \alpha_{j_0} \lambda_i / \lambda_{j_0}) = 1$, y en segundo lugar, $\beta_{j_0} = 0$. Hemos recibido la representación de x a través del elemento $N-1$. Continuando este procedimiento llegaremos a la demostración necesaria. ▷

Teorema de Radón. *Supongamos que en R^n se ha dado un sistema $C = \{x_1, \dots, x_m\}$ integrado por $m \geq n+2$ puntos. Además, C puede ser dividido en dos conjuntos C_1 y C_2 ($C = C_1 \cup C_2$, $C_1 \cap C_2 = \emptyset$) de tal modo que las envolturas convexas C_1 y C_2 tengan una intersección no vacía.*

◁ En vista de que $m \geq n+2$, razonando igual que al principio de la demostración del teorema anterior, llegamos a la conclusión de que existen los números $\lambda_1, \dots, \lambda_m$ que no son a la vez

iguales a cero, y tales que $\sum_{i=1}^m \lambda_i = 0$, $\sum_{i=1}^m \lambda_i x_i = 0$. Sin limitarse

a la posibilidad de generalizar, podemos estimar que $\lambda_i \geq 0$, $i=1, \dots, k$, $\lambda_i < 0$, $i \geq k+1$. Supongamos que $C_1 = \{x_1, \dots, x_k\}$, $C_2 = \{x_{k+1}, \dots, x_m\}$. Evidentemente que $C = C_1 \cup C_2$ y $C_1 \cap C_2 = \emptyset$.

Supongamos que $y = \sum_{i=1}^k \lambda_i x_i / \sum_{i=1}^k \lambda_i$. Entonces resulta que $y = \sum_{i=k+1}^m -$

$$-\lambda_i x_i / \sum_{i=k+1}^m -\lambda_i \iff y \in \text{co } C_1 \cap \text{co } C_2. \quad \triangleright$$

Teorema de Helly. Sea $\mathcal{A} = \{A_\alpha\}_{\alpha \in \mathbb{Q}}$, $A_\alpha \subset \mathbb{R}^n$ una familia de conjuntos convexos cerrados, uno de los cuales — A_{α_0} — es compacto y, además, se cumple la condición de Helly: toda subfamilia que consta de $n + 1$ conjuntos tiene una intersección no vacía. En este caso, la intersección de todos los conjuntos de la familia \mathcal{A} no es vacía.

◁ 0. La demostración se basa en el lema del sistema centrado: para que el espacio topológico sea compacto es necesario y suficiente que cada sistema centrado (es decir, el sistema de subconjuntos cuya cualquier familia finita tiene una intersección no vacía) de sus subconjuntos cerrados tenga una intersección no vacía. Este hecho se deduce inmediatamente de la definición corriente de compacidad [véase KF, pág. 93].

1. Demostremos el teorema a base de inducción por el número de conjuntos. Para $m = n + 1$ conjuntos la afirmación del teorema es trivial. Pero supongamos que dicha afirmación es justa para $m - 1$ conjuntos, $m \geq n + 2$. Examinemos la familia de m conjuntos $A_{\alpha_1}, \dots, A_{\alpha_m}$. Según supone la inducción, existe x_i perteneciente a la intersección de todos los conjuntos A_j excepto A_i . Según el teorema de Radón, el conjunto $C = \{x_1, \dots, x_m\}$ puede ser representado en forma de la suma $C = C_1 \cup C_2$, $C_1 = \{x_i \mid i \in J_1\}$, $C_2 = \{x_i \mid i \in J_2\}$, $J_1 \cap J_2 = \emptyset$, $\text{co } C_1 \cap \text{co } C_2 \neq \emptyset$.

Sea $y \in \text{co } C_1 \cap \text{co } C_2$. De aquí, si $i \in J_1$, entonces, según la definición, $x_i \in \bigcap_{j \in J_2} A_j$, es decir, $y \in \bigcap_{j \in J_2} A_j$. Análogamente, $y \in \bigcap_{j \in J_1} A_j$.

o sea, $y \in \bigcap_{i=1}^m A_i$. Con la aplicación del lema del sistema centrado a la familia $\{A_\alpha \cap A_{\alpha_0}\}_{\alpha \in \mathbb{Q}, \alpha \neq \alpha_0}$, \neq finaliza la demostración del teorema.

§ 8. Análisis convexo en espacios lineales

8.1. Relaciones duales en el análisis convexo

Ya hemos subrayado, en el p. 1.5, que una de las tesis más importantes del análisis convexo consiste en que cualquier objeto convexo (conjunto, función o problema extremal) admite doble descripción, principalmente en un espacio dual. Para que dicha tesis reciba su expresión exacta, primero es necesario esclarecer lo que significa espacio dual.

8.1.1. Espacios en dualidad. Supongamos que X e Y son ciertos espacios lineales, y $B: X \times Y \rightarrow \mathbb{R}$ es la forma bilineal determinada en su producto cartesiano. Dícese que la forma B conduce a la dualidad de X e Y si para cualquier $x \neq 0$, $x \in X$ se halla un elemento $y \in Y$ tal que $B(x, y) \neq 0$ y, viceversa, si para cualquier $\eta \neq 0$, $\eta \in Y$ existe un elemento $\xi \in X$ tal que $B(\xi, \eta) \neq 0$.

Citemos dos ejemplos importantes.

1. Sea $X = Y = \mathbb{R}^n$, $B(x, y) = \langle x, y \rangle = \sum_{i=1}^n x_i y_i$ una forma bilineal estandarizada en $\mathbb{R}^n \times \mathbb{R}^n$. Tal forma estandarizada conduce a la dualidad de $Y := \mathbb{R}^n$ y $X := \mathbb{R}^n$.

2. Sea X un espacio normalizado; $Y : X^*$, un espacio conjugado con X ; y $B(x, x^*) := \langle x^*, x \rangle$, el efecto que ejerce la funcional lineal $x^* \in X^*$ sobre el elemento $x \in X$. Esa forma bilineal (a veces llamada canónica) conduce a la dualidad de X y X^* .

Efectivamente, el hecho de que para $x^* \neq 0$, $x^* \in X^*$ se halle $x \in X$ para el cual $\langle x^*, x \rangle \neq 0$, se deduce simplemente de la definición de funcional lineal no nula. Y el hecho de que para cada $x \neq 0$, $x \in X$ se halle $x^* \in X^*$ para el cual $\langle x^*, x \rangle \neq 0$, se deduce del lema de Banach (p. 7.1).

En lo sucesivo, la forma bilineal que conduce a la dualidad de X e Y también la designaremos por $\langle \cdot, \cdot \rangle$, y el hecho de que X se encuentre en dualidad con Y lo designaremos por $X \leftarrow d \rightarrow Y$.

La dualidad engendra cierta topología en cada uno de los espacios X e Y . La topología en X , designada por $\sigma(X, Y)$, se halla determinada por la base del entorno de cero que consta de los semiespacios

$$\overset{0}{\Pi}_+(y, \beta) = \{x \in X \mid \langle x, y \rangle < \beta\}, \quad \beta > 0.$$

Esta es una de las topologías más débiles con la que las funciones $x \rightarrow \langle x, y \rangle$ son continuas. Análogamente se determina la topología $\sigma(Y, X)$. Su base de entornos es generada por los semiespacios

$$\overset{0}{\Pi}_+(x, \beta) = \{y \in Y \mid \langle x, y \rangle < \beta, \beta > 0.$$

Las topologías $\sigma(X, Y)$ ($\sigma(X, Y)$) convierten X (Y) en espacios localmente convexos.

$(\mathbb{R}^n \leftarrow d \rightarrow \mathbb{R}^n)$ $\sigma(\mathbb{R}^n, \mathbb{R}^n)$, en el primer ejemplo que hemos examinado es una topología corriente en \mathbb{R}^n (cuando el conjunto abierto se caracteriza por el hecho de que para cualquiera de sus puntos existe una esfera euclídea abierta, con el centro en ese mismo punto y que se halla por completo situada en el referido conjunto). En el segundo ejemplo, cuando $X \leftarrow d \rightarrow X^*$ (X es un espacio normalizado; y X^* , un espacio conjugado con el primero, y la dualidad se efectúa mediante una forma canónica), la topología $\sigma(X, X^*)$ se llama topología *débil*, mientras que $\sigma(X^*, X)$ se denomina *débil ** topología.

La topología τ en X se dice que está *coordinada con la dualidad* si el espacio conjugado con (X, τ) coincide con Y . La topología $\sigma(X, Y)$ es la más débil de las topologías coordinadas con la dualidad. La topología fuerte del espacio normalizado también se halla evidentemente coordinada con la dualidad descrita en el ejemplo 2.

8.1.2. Operadores del análisis convexo. Describamos los operadores duales (ya lo hemos hecho en el p. 1.5 al examinar un caso de dimensión finita). Sea $X \leftarrow d \rightarrow Y$.

Llábase transformación de Legendre — Young — Fenchel de la función $f: X \rightarrow \bar{\mathbb{R}}$ (o función conjugada con f) la función en Y determinada por la igualdad

$$f^*(y) := \sup_x (\langle x, y \rangle - f(x)).$$

Para la función conjugada también utilizaremos otra designación (operacional): lf . Si $g: Y \rightarrow \bar{\mathbb{R}}$, entonces

$$lg(x) := \sup_y (\langle x, y \rangle - g(y)).$$

La función

$$Ff(x) := l(lf)(x) := \sup_y (\langle x, y \rangle - (lf)(y))$$

se llama *segunda conjugada con f* . De la definición de la función conjugada se deduce la *desigualdad de Young*

$$\langle x, y \rangle \leq f(x) + (lf)(y).$$

Llábase *polar* del conjunto $A \subset X$, $A \neq \emptyset$ el siguiente conjunto en Y :

$$A^0 = \{y \in Y \mid \langle x, y \rangle \leq 1 \forall x \in A\}.$$

Análogamente se determina la polar del conjunto situado en Y . Para la polar A utilizaremos otra designación (operacional): πA . El conjunto $\pi(\pi A)$ se llama *bipolar* A .

Decimos que un cono *conjugado* con el cono $K \subset X$ tiene el siguiente aspecto:

$$K^* = \{y \in Y \mid \langle x, y \rangle \geq 0 \forall x \in K\}.$$

Igualmente se determina el cono conjugado con el cono $L \subset Y$, así como el segundo cono conjugado con K . Es fácil comprender que $K^* = -\pi K$.

Por *subdiferencial de la función sublineal p* (\Leftrightarrow convexa, homogénea y de primer grado) en X ($\Leftrightarrow p \in SL(X)$) se entiende el siguiente conjunto en Y :

$$\partial p := \{y \in Y \mid \langle x, y \rangle \leq p(x) \forall x \in X\}.$$

A su vez, por *subdiferencial de la función convexa $f: X \rightarrow \bar{\mathbb{R}}$* en el punto \hat{x} se entiende el siguiente conjunto en Y :

$$\partial f(\hat{x}) := \{y \in Y \mid \langle x - \hat{x}, y \rangle \leq f(x) - f(\hat{x}) \forall x\}.$$

Sea A un subconjunto en X . En el análisis convexo desempeñan un papel importante las siguientes tres funciones:

— *función de apoyo*

$$sA(y) = \sup \{\langle x, y \rangle \mid x \in A\},$$

— *función de Minkowski*

$$\mu A(x) := \inf \{\alpha \mid \alpha^{-1}x \in A\} \quad (\inf \emptyset := \infty),$$

$$\delta A(x) = \begin{cases} 0, & x \in A; \\ \infty, & x \notin A. \end{cases}$$

Todas estas determinaciones para el caso de dimensión finita fueron expuestas en el p. 1.5, donde también se dan diversos ejemplos.

8.1.3. Teoremas de dualidad y compacidad. En el p. 1.5.3 hemos enunciado los teoremas de dualidad y compacidad para el caso de dimensión finita y hemos dicho que en la segunda parte del libro, esos teoremas serán formulados y demostrados con arreglo al caso de dimensión infinita. En este párrafo se dan las enunciaciões de los teoremas, y en el párrafo siguiente se exponen sus demostraciones. Las enunciaciões de los teoremas prácticamente no han sufrido modificaciones (véase el p. 1.5.3).

He aquí la situación general de dimensión finita en la que son válidos los teoremas de dualidad y compacidad: X e Y son espacios en dualidad, y X posee una topología τ que concuerda con la dualidad. No obstante, vamos a simplificar un poco el problema analizando un caso idéntico: cuando X es un espacio localmente convexo que permanece en dualidad con su espacio conjugado. Así pues,

Teorema de dualidad. *Sea X un espacio localmente convexo.*

a) *La función $f: X \rightarrow \mathbf{R}^*$ coincide con su segunda conjugada si y sólo si esta última es convexa y cerrada.*

b) *El conjunto no vacío $A \subset X$ coincide con su bipolar si y sólo si esta última es convexa, cerrada y contiene cero.*

c) *El cono $K \subset X$ coincide con su segundo conjugado si y sólo si este último es convexo y cerrado.*

d) *La función sublineal con una subdiferencial no vacía posee igual propiedad que $s\delta p = p$ si y sólo si p está cerrada.*

e) *El subconjunto no vacío $A \subset X$ coincide con el conjunto δsA si y sólo si A es convexo y cerrado.*

Recordemos que a) se llama teorema de Fenchel — Moreau, y b), teorema de la bipolar.

Teorema de compacidad. *Sea X un espacio localmente convexo.*

a) *La polar del entorno abierto de cero en X es compacta (en la débil* topología de X^*).*

b) *La subdiferencial de una función sublineal continua de X es compacta (en la débil* topología de X^*).*

Todo eso demuestra que las enunciaciões del p. 1.5 aquí también son casi idénticas, tan sólo \mathbf{R}^n puede ser sustituido por cualquier espacio lineal topológico localmente convexo.

8.1.4. Demostraciones de los teoremas de dualidad y compacidad.

Primero demostraremos el teorema de Fenchel — Moreau.

◁ 0. El lugar central en la demostración le pertenece al segundo teorema de separabilidad (p. 7.1).

1. Necesidad. Sea $l^2 f = f$. Entonces

$$f(x) \stackrel{\text{def}}{=} \sup_{x^*} (\langle x^*, x \rangle - lf(x^*)) = : \sup_{x^*} a(x; x^*, lf(x^*)),$$

donde la función afín $a(\cdot; x^*, \beta)$ puede ser determinada por la igualdad $a(x, x^*, \beta) = \langle x^*, x \rangle - \beta$. La función $a(\cdot; x^*, lf(x^*))$ es una función cerrada, mientras que la supergráfica de la cota superior de la familia de funciones convexas cerradas es, en realidad, la supergráfica de un conjunto convexo cerrado. Por lo tanto, f es una función convexa y cerrada.

2. Suficiencia. Sea f una función convexa y cerrada. Si $f \equiv \infty$, entonces, por definición, $l^2 f = f$. Pero si $f \equiv \infty$, en este caso $\text{dom } f \neq \emptyset$ y $\text{epi } f$ es un conjunto no vacío convexo cerrado en $X \times \mathbf{R}$, el cual no coincide con $X \times \mathbf{R}$. A consecuencia de la desigualdad de Young ($\langle x^*, x \rangle \leq f(x) + lf(x^*)$), obtenemos que $\sup_{x^*} (\langle x^*, x \rangle - lf(x^*)) \stackrel{\text{def}}{=} l^2 f \leq f(x)$, es decir, $\text{epi } l^2 f \supset \text{epi } f$.

Supongamos que existe el punto $x_0 \in \text{dom } l^2 f$, donde $l^2 f(x_0) < f(x_0)$. Sea, además, que $\xi \in \text{dom } f$. El punto $(\xi, f(\xi) - 1)$ no pertenece a $\text{epi } f$ y, según el segundo teorema de separabilidad, el mismo puede ser estrictamente separado de $\text{epi } f$ mediante una funcional lineal no nula. Eso significa que se hallarán $x^* \in X^*$ y $\gamma \in \mathbf{R}$ tales que

$$\gamma(f(\xi) - 1) + \langle x^*, \xi \rangle > \sup \{ \gamma\alpha + \langle x^*, x \rangle \mid (x, \alpha) \in \text{epi } f \}. \quad (1)$$

Por supuesto que la desigualdad $\gamma > 0$ es imposible, ya que de lo contrario, en la parte derecha obtuviéramos $+\infty$, lo cual contradice la expresión 1. Tampoco es posible la tolerancia de $\gamma = 0$, ya que entonces resultaría que $\langle x^*, \xi \rangle > \langle x^*, \xi \rangle$. Consiguientemente, $\gamma < 0$ y, entonces, dividiendo ambos miembros de la desigualdad 1 entre $|\gamma|$ y suponiendo $\eta^* = x^*/|\gamma|$, obtenemos que $lf(\eta^*) < \infty \Leftrightarrow \text{dom } lf \neq \emptyset$.

Ahora separemos de $\text{epi } f$ el punto $(x_0, l^2 f(x_0))$ basándonos de nuevo en el segundo teorema de separabilidad. Eso significa que se hallarán los números β y $x_0^* \in X^*$ tales que

$$\beta l^2 f(x_0) + \langle x_0^*, x_0 \rangle > \sup \{ \beta\alpha + \langle x_0^*, x \rangle \mid x \in \text{dom } f, \alpha \geq f(x) \}. \quad (2)$$

Aquí β tampoco puede ser un número positivo, ya que de lo contrario la cota superior a la derecha sería igual a $+\infty$. El caso de $\beta = 0$ tampoco es posible, ya que de lo contrario

$$\begin{aligned} lf(\eta^* + tx_0^*) &:= \sup \{ \langle \eta^* + tx_0^*, x \rangle - f(x) \mid x \in \\ &\in \text{dom } f \} \leq \sup \{ \langle \eta^*, x \rangle - f(x) \mid x \in \text{dom } f \} + \\ &+ t \sup \{ \langle x_0^*, x \rangle \mid x \in \text{dom } f \} = lf(\eta^*) + \\ &+ t \sup \{ \langle x_0^*, x \rangle \mid x \in \text{dom } f \}. \end{aligned}$$

Consiguientemente,

$$\begin{aligned} l^2 f(x_0) &\geq \langle \eta^* + tx_0^*, x_0 \rangle - l f(\eta^* + tx_0^*) \geq \\ &\geq \langle \eta^*, x_0 \rangle - l f(\eta^*) + t(\langle x_0^*, x_0 \rangle - \\ &\quad - \sup \{ \langle x_0^*, x \rangle \mid x \in \text{dom } f \}) \rightarrow \infty \text{ para } t \rightarrow \infty \end{aligned}$$

en virtud de (2) (para $\beta = 0$). Así pues, $x_0 \notin \text{dom } l^2 f$ a pesar de la tolerancia. Por lo tanto, $\beta < 0$. Dividiendo ambos miembros de la desigualdad (2) entre $|\beta|$ y suponiendo $\hat{x}^* = |\beta|^{-1}x^*$, obtenemos

$$\langle \hat{x}^*, x_0 \rangle - l^2 f(x_0) > \sup \{ \langle x^*, x_0 \rangle - \alpha \mid x \in \text{dom } f, \alpha \geq f(x) \} \stackrel{\text{def}}{=} l f(\hat{x}),$$

es decir, $\langle \hat{x}^*, x_0 \rangle > l f(\hat{x}) + l^2 f(x_0)$ contradice la desigualdad de Young. \triangleright

Demostremos todas las demás fórmulas del teorema de dualidad.

\triangleleft La demostración del teorema de la bipolar se basa en las siguientes fórmulas que derivan de las definiciones:

$$(i) \quad l\delta A = sA, \quad (ii) \quad l\mu = \delta\pi A, \quad (iii) \quad 0 \in A \Rightarrow \mu\pi A = sA.$$

La necesidad en b) es evidente. Suficiencia. Supongamos que A es convexo y cerrado y que contiene cero. Entonces

$$\delta\pi^2 A \stackrel{(ii)}{=} l\mu\pi A \stackrel{(iii)}{=} lsA \stackrel{(i)}{=} l^2\delta A \stackrel{a)}{=} \delta A \Rightarrow \pi^2 A = A.$$

La fórmula c) se deduce inmediatamente del teorema de la bipolar, puesto que $K^{**} = \pi^2 K$.

La necesidad en las fórmulas d) y e) resulta de las definiciones. Sea p una función sublineal convexa y cerrada. Entonces, tomando en consideración la relación explícita (IV) $lp = \delta\partial p$ y la relación a), obtenemos

$$p \stackrel{a)}{=} l^2 p \stackrel{\text{def}}{=} l(lp) \stackrel{(IV)}{=} l\delta\partial p \stackrel{(i)}{=} s\partial p.$$

Demostremos la suficiencia en d). Sea A un conjunto convexo y cerrado. Entonces $\delta A \stackrel{a)}{=} l^2\delta A \stackrel{\text{def}}{=} l(l\delta A) \stackrel{(i)}{=} lsA \stackrel{(IV)}{=} \delta\partial sA \Rightarrow A = \partial sA$. Por consiguiente, el teorema de la dualidad resulta totalmente demostrado. \triangleright

Pasemos al segundo teorema: acerca de la compacidad. Demostremos su segunda parte (teorema acerca de la compacidad de la subfuncional). La primera parte se demuestra análogamente.

\triangleleft 0. La demostración se basa en los teoremas de Tíjonov* y de Fenchel - Moreau.

1. Sea p una función continua sublineal. Utilizando la relación (IV) ($lp = \delta\partial p$) que participó en la demostración del teorema anterior, nos convencemos de que ∂p es un conjunto convexo no vacío.

* Véase, por ejemplo: Danford N., Schwarz J. T. *Operadores lineales*. M.; L., 1962, pág. 45.

Denotemos $\mathfrak{A} = \prod_{x \in X} \{-p(-x), p(x)\}$ (producto directo de los segmentos $\{-p(-x), p(x)\}$ de todos los conjuntos $x \in X$) con topología tjonoviana. Según el teorema de Tjjonov, \mathfrak{A} es un compacto. Sea $x^* \in \partial p$. Supongamos que $\varphi_{x^*} : X \rightarrow \mathfrak{A}$, $\varphi_{x^*}(x) := \langle x^*, x \rangle$. De la definición de la subdiferencial ($\langle x^*, x \rangle \leq p(x) \forall x$) se deduce que $\varphi_{x^*}(\cdot) \in \mathfrak{A}$. Denotemos $\{\varphi_{x^*}(\cdot) \mid x^* \in \partial p\}$ mediante \mathfrak{B} . Si $x_1^* \neq x_2^*$, entonces, por definición, existirá $x : \langle x_1^*, x \rangle \neq \langle x_2^*, x \rangle$, es decir, $\varphi_{x_1^*}(\cdot) \neq \varphi_{x_2^*}(\cdot)$. Por lo tanto, la aplicación de ∂p a \mathfrak{B} , realizada con ayuda de $\{\varphi_{x^*}(\cdot) \mid x^* \in \partial p\}$ (explícitamente continua), es recíprocamente unívoca.

2. Demostremos el carácter cerrado de \mathfrak{B} en \mathfrak{A} . Supongamos que $\hat{f}(\cdot)$ pertenece a la clausura de \mathfrak{B} en \mathfrak{A} . Según la definición, eso significa que para cualquier entorno V del punto $\hat{f}(\cdot)$ en \mathfrak{A} , existe $x^* \in \partial p$ tal que $\varphi_{x^*}(\cdot) \in V$. Sea

$$V := V_{x_1, x_2, x_1+x_2}(\varepsilon) = \{f(\cdot) \in \mathfrak{A} \mid |f(x_i) - \hat{f}(x_i)| < \varepsilon, \quad i = 1, 2, \quad |f(x_1 + x_2) - \hat{f}(x_1 + x_2)| < \varepsilon\}. \quad (1)$$

Entonces, en virtud de lo dicho más arriba, existe $x^* \in \partial p$ tal que

$$\begin{aligned} |\langle x^*, x_i \rangle - \hat{f}(x_i)| &< \varepsilon, \quad i = 1, 2, \\ |\langle x^*, x_1 + x_2 \rangle - \hat{f}(x_1 + x_2)| &< \varepsilon, \end{aligned}$$

de donde, debido a la arbitrariedad de ε , obtenemos que $\hat{f}(x_1 + x_2) = \hat{f}(x_1) + \hat{f}(x_2) \forall x_1, x_2 \in X$. Análogamente se puede mostrar que $\hat{f}(\alpha x) = \alpha \hat{f}(x) \forall x \in X, \alpha \in \mathbb{R}$. En vista de que $\hat{f}(x) \in \{-p(-x), p(x)\}$, obtenemos que \hat{f} es una funcional continua. Por lo tanto, $\hat{f}(x) = \langle x^*, x \rangle$. Eso significa que \mathfrak{B} es un compacto (como subconjunto cerrado del compacto \mathfrak{A}) y a la vez es la imagen de ∂p en una aplicación continua recíprocamente unívoca. Consiguientemente, ∂p también es un compacto. \triangleright

8.2. Teorema de depuración

En el p. 1.5.4 hemos hablado del cálculo convexo. Dos fórmulas principales —de Moreau — Rocafellar y de Dubowizki — Miliutin— fueron demostradas para el caso de dimensión finita. De esas demostraciones es fácil notar que las mismas también se mantienen sin cambios para el caso de dimensión infinita.

En este punto demostraremos el teorema de depuración que generaliza el resultado de Dubowizki — Miliutin.

En el p. 1.5.4 hemos enunciado el teorema de depuración con arreglo a las subdiferenciales. Este hecho se deduce inmediatamente del siguiente resultado, el cual, a decir verdad, debe recibir el nombre de

Teorema de depuración. Sea T un compacto, y $f: T \times \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$, una función dotada de las siguientes propiedades:

- $f(t, \cdot)$ es convexa y continua en \mathbb{R}^n para cualquier $t \in T$,
- $f(\cdot, x)$ es semicontinua por arriba para cualquier x de \mathbb{R}^n ,
- $\inf_{x \in \mathbb{R}^n} \max_{t \in T} f(t, x) =: M > -\infty$. Entonces existirá $r \in \mathbb{N}$, $r \leq$

$\leq n + 1$ y un conjunto de puntos $\{\tau_1, \dots, \tau_r\}$, $\tau_i \in T$ tales que $M = \inf_x \max_{1 \leq i \leq r} f(\tau_i, x)$.

Por consiguiente, el compacto T puede ser «depurado» hasta r puntos, o sea, $r \leq n + 1$, y el minimax de toda la familia $\{f(t, \cdot)\}_{t \in T}$ resultará igual tan sólo al minimax de la familia $\{f(\tau_i, \cdot)\}_{i=1}^r$ integrada por un número finito de funciones.

◁ 0. La demostración se basa en el teorema de Helly (véase el p. 7.3).

1. Denotemos por $\bar{\tau} = (\tau_1, \dots, \tau_{n+1})$ el elemento del producto T^{n+1} , $m(\bar{\tau}) := \inf_{x \in \mathbb{R}^n} \max_{1 \leq i \leq n+1} f(\tau_i, x)$ y, por último, $m := \sup \{m(\bar{\tau}) \mid \bar{\tau} \in T^{n+1}\}$.

De las definiciones se desprende inmediatamente que $m \leq M$. Sea $\delta > 0$. Para $t \in T$ supongamos que $A_\delta(t) = \{x \in \mathbb{R}^n \mid f(t, x) \leq m + \delta\}$. En virtud de que $\inf_{x \in \mathbb{R}^n} f(t, x) = m(t, t, \dots, t) \leq m + \delta$, existirá $x = x(t)$ tal que $f(t, x) \leq m + \delta$, es decir, $A_\delta(t) \neq \emptyset$. Debido a que $f(t, \cdot)$ es convexa y continua, $A_\delta(t)$ es un conjunto convexo y cerrado en \mathbb{R}^n .

2. Sean $\xi = (\xi_1, \dots, \xi_n) \in T^n$ y $x(\xi)$ tales que $f(\xi_i, x(\xi)) < m + \delta$ (de la definición de m se deduce que tal $x(\xi)$ existe). Designemos por $V(\xi)$ un subconjunto en T^n integrado por los puntos $\xi' = (\xi'_1, \dots, \xi'_n) \in T^n$ para los cuales $f(\xi'_i, x(\xi)) < m + \delta$. Partiendo de la condición de subcontinuidad superiormente, obtenemos que $V(\xi)$ es un entorno del punto ξ en T^n . Según la definición de compacidad, se hallarán $\{\xi^1, \dots, \xi^l\}$ tales que $\{V(\xi^i)\}_{i=1}^l$ será un recubrimiento abierto de T^n . Supongamos que

$$\hat{A} := \text{co} \{x(\xi^1), \dots, x(\xi^l)\},$$

$$\mathcal{U} := \{A_\delta(t)\}_{t \in T} \cup \hat{A}.$$

Verifiquemos el hecho de que la familia \mathcal{U} posee propiedad de Helly (véase el p. 7.3).

a) Sea dado $n + 1$ conjuntos $A_\delta(t_1), \dots, A_\delta(t_{n+1})$ (sin \hat{A}). Entonces, partiendo de las definiciones de $m(t)$ y m (donde $\bar{t} =$

$= (t_1, \dots, t_{n+1})$, obtenemos que existe $x(t)$ tal que $f(t_i, x(\bar{t})) \leq m + \delta$, es decir, $x(\bar{t}) \in \bigcap_{i=1}^{n+1} A_\delta(t_i)$.

b) Sean dados n conjuntos $A_\delta(\eta_1), \dots, A_\delta(\eta_n)$ y \hat{A} . Entonces (al igual que en el caso a)), existe $x(\eta)$ ($\eta = (\eta_1, \dots, \eta_n)$) tal que $f(\eta_i, x(\eta)) \leq m + \delta$. De la construcción del sistema $\{\xi^i\}_{i=1}^r$ se hallará ξ^{i_0} tal que $\eta \in V(\xi^{i_0})$, es decir, $f(\eta_i, x(\xi^{i_0})) < m + \delta$, o sea, $x(\xi^{i_0}) \in A_\delta(\eta_i)$, es decir, $x(\xi^{i_0}) \in \bigcap_{i=1}^n A_\delta(\eta_i) \cap \hat{A}$, ya que

$x(\xi^{i_0}) \in \text{co}\{x(\xi^1), \dots, x(\xi^r)\} =: \hat{A}$. Así pues, cualquier familia de $n+1$ conjuntos tiene una intersección no vacía y \hat{A} está acotado. Según el teorema de Helly, existe $x(\delta) \in \bigcap_{t \in T} A_\delta(t)$, es decir, $M \leq m + \delta$ y, en virtud de la arbitrariedad de δ , obtenemos $m \leq M \leq m$, o sea, $m = M$. De la compacidad de T y la semicontinuidad de $f(\cdot, x)$ se desprende que existen $\{\tau_1, \dots, \tau_r\}$ tales que $m = \inf_{x \in X} \max_{1 \leq i \leq r} f(\tau_i, x)$. Esto es precisamente lo que queríamos comprobar.

Ahora, para obtener el teorema de depuración de subdiferenciales, sólo queda aplicar la fórmula de Dubowizki — Miliutin a la familia $\{f(\tau_i, x)\}_{i=1}^r$.

El teorema está demostrado.

§ 9. Condiciones de extremo necesarias

En la introducción y la primera parte del libro ya hemos dicho que las condiciones de extremo necesarias para muchos problemas de optimización obedecen un criterio común único, conocido con el nombre de principio de Lagrange. En este párrafo mostraremos que la fuente de universalidad reside en la agrupación coordinada de todos los problemas de estructura suave y convexa examinados.

9.1. Condiciones necesarias de primero y segundo orden en los problemas suaves de programación matemática

9.1.1. Planteamiento del problema y condiciones necesarias de primer orden. Supongamos que X y Y son ciertos espacios normalizados; $f_i: X \rightarrow \mathbb{R}$, $i=0, 1, \dots, m$, ciertas funcionales; y $F: X \rightarrow Y$, la aplicación de X a Y . Llámase *problema suave de programación matemática con acotaciones del tipo de igualdades y desigualdades*, el siguiente problema:

$$f_0(x) \rightarrow \inf; \quad f_i(x) \leq 0, \quad i = 1, \dots, m, \quad F(x) = 0. \quad (\text{Pr})$$

La función

$$\mathcal{L}(x, \lambda, y^*) = \sum_{i=0}^m \lambda_i f_i(x) + \langle y^*, F(x) \rangle$$

se llama *función de Lagrange* del problema (Pr), y el par $(\lambda, y^*) \in \mathbb{R}^{m+1} \times Y^*$ se denomina *conjunto de factores de Lagrange*.

Teorema (condición necesaria de primer orden). *Supongamos que en el problema (Pr), X e Y son ciertos espacios banachianos (condición de banachianidad), $f_i \in SD(\hat{x})$, $i = 0, 1, \dots, m$, $F \in SD(\hat{x})$ (condición de suavidad); e $\text{Im } F'(\hat{x})$ es un subconjunto cerrado en Y (condición debilitada de regularidad). Entonces, si $\hat{x} \in \text{locmín Pr}$, existirá un conjunto no nulo de factores lagrangianos (λ, y^*) tales que para la función de Lagrange se cumplirán las condiciones:*

a) de estacionaridad:

$$\mathcal{L}_x(\hat{x}, \lambda, y^*) = 0 \iff \sum_{i=0}^m \lambda_i f_i'(\hat{x}) + (F'(\hat{x}))^* y^* = 0;$$

b) de no rigidez complementaria:

$$\lambda_i f_i(\hat{x}) = 0, \quad i = 1, \dots, m;$$

c) de no negatividad:

$$\lambda_i \geq 0, \quad i = 0, 1, \dots, m.$$

Este teorema fue demostrado en el p. 2.4. Aquí expondremos una demostración más del caso principal del referido teorema ($\text{Im } F'(\hat{x}) = Y$), utilizando las fórmulas de Moreau — Rocafellar y de Dubowizki — Miliutin (p. 1.5.4). Al igual que en la demostración en el p. 2.4, consideraremos que $f_i(\hat{x}) = 0$, $i = 0, 1, \dots, m$ y que las condiciones de no rigidez complementaria ya están cumplidas.

◁ Denotemos $\Lambda = F'(\hat{x})$, $x_i^* = f_i'(\hat{x})$, $i = 0, 1, \dots, m$. Examinemos el siguiente problema complementario:

$$\max_{i=0, 1, \dots, m} \langle x_i^*, x \rangle + \delta \text{Ker } \Lambda(x) \rightarrow \text{inf}, \quad (\text{Pr}')$$

donde δ es una función indicadora del conjunto $\text{Ker } \Lambda$.

Lema. $0 \in \text{absmín Pr}'$.

◁◁ Supongamos que $0 \notin \text{absmín Pr}'$. Entonces $S_{\text{mín}} < 0$ y, por lo tanto, existirá un elemento $h \in \text{Ker } \Lambda$ para el cual $\langle x_i^*, h \rangle < 0$, $i = 0, 1, \dots, m$. Según el teorema del espacio tangente (p. 1.4.4), se hallará un número $\varepsilon > 0$ y una aplicación $r: [-\varepsilon, \varepsilon] \rightarrow X$ tales que $F(\hat{x} + th + r(t)) = 0 \quad \forall t \in [-\varepsilon, \varepsilon]$ y $\|r(t)\| = o(t)$ para $t \rightarrow 0$. Pero entonces, utilizando la definición de diferenciabilidad según Frechet, así como la circunstancia de que $f_i(\hat{x})$,

obtenemos

$$f_i(\hat{x} + th + r(t)) = f_i(\hat{x}) + \langle x_i^*, th + r(t) \rangle + \\ + o(\|th + r(t)\|) = t\langle x_i^*, h \rangle + o(t) < 0$$

para pequeños $t > 0$, $i = 0, 1, \dots, m$. Por consiguiente, para pequeños t el punto $x + th + r(t)$ será admisible y $f_0(\hat{x} + th + r(t)) < 0$, es decir, $\hat{x} \in \text{locmín Pr}$. Contradicción. $\triangleright \triangleright$

Supongamos que $\varphi(x) = \max_{i=0, 1, \dots, m} \langle x_i^*, x \rangle + \delta \text{Ker } \Lambda(x)$.

Como φ es una función convexa y, según el lema, $0 \in \text{absmín } \varphi$, resulta que, por analogía con el teorema de Fermat para funciones convexas (p. 2.3.1), $0 \in \partial\varphi(0)$. En virtud de la fórmula de Moreau — Rocafellar:

$$0 \in \partial\varphi = \partial \left(\max_{i=0, 1, \dots, m} \langle x_i^*, \cdot \rangle + \delta \text{Ker } \Lambda(\cdot) \right) = \\ = \partial \max_{i=0, 1, \dots, m} \langle x_i, \cdot \rangle + \partial\delta \text{Ker } \Lambda(\cdot).$$

Ahora sólo queda utilizar la fórmula de Dubowizki — Miliutin, la relación explícita $\partial\delta \text{Ker } \Lambda = (\text{Ker } \Lambda)^\perp$ y el lema del anulador del núcleo de un operador regular (p. 7.2). Seguidamente obtendremos $0 \in \text{co}\{x_0^*, \dots, x_m^*\} + \text{Im } \Lambda^* \Leftrightarrow \exists \lambda_i \geq 0$,

$$\sum_{i=0}^m \lambda_i = 1, y^* \in Y^* : \sum_{i=0}^m \lambda_i x_i^* + \Lambda^* y^* = \\ = 0 \Leftrightarrow \sum_{i=0}^m \lambda_i f'_i(\hat{x}) + (F'(\hat{x}))^* y^* = 0. \quad \triangleright$$

9.1.2. Condiciones necesarias de segundo orden. Denotemos por \mathbb{J} el total de conjuntos de (λ, y^*) para los cuales se cumplen las condiciones a) — c) del teorema (p. 9.1.1) y $\sum_{i=0}^m \lambda_i = 1$. El teorema sobre las condiciones necesarias de primer orden afirma que $\mathbb{J} \neq \emptyset$.

Teorema (condición necesaria de segundo orden). *Supongamos que en el problema (Pr) (p. 9.1.1), X e Y son ciertos espacios banachianos (condición de banachianidad), y que las funcionales f_i , $i = 0, 1, \dots, m$ y la aplicación F son dos veces diferenciables en cierto entorno del punto \hat{x} (condición de suavidad), $\text{Im } F'(\hat{x}) = Y$ (condición de regularidad). Entonces, si $\hat{x} \in \text{locmín Pr}$,*

$$\max_{(\lambda, y^*) \in \mathbb{J}} \mathcal{L}_{xx}(\hat{x}, \lambda, y^*) [h, h] \geq 0$$

para cualquier h perteneciente al cono de variaciones admisibles $K \stackrel{\text{def}}{=} h \{ \in X \mid \langle f'_i(\hat{x}), h \rangle \leq 0, F'(\hat{x})[h] = 0 \}$.

◁ La demostración se basa en el lema de minimax y el teorema de Liustérnik (p. 1.4.4).

Lema 1 (de minimax). Sean X e Y ciertos espacios banachianos,

$$\begin{aligned} \Lambda \in \mathcal{L}(X, Y), \quad \Lambda X = Y, \quad x_i^* \in X^*, \\ i = 1, \dots, s, \quad y \in Y, \quad a \in \mathbb{R}^s, \\ \max_{i=1, \dots, s} \langle x_i^*, x \rangle \geq 0 \quad \forall x \in \text{Ker } \Lambda. \end{aligned} \quad (1)$$

Supongamos que

$$S(a, y) = \inf_{\Lambda x + y = 0} \max_{i=1, \dots, s} (a_i + \langle x_i^*, x \rangle). \quad (2)$$

Entonces:

a) la magnitud $S(a, y)$ admite la representación dual

$$S(a, y) = \sup_{(\lambda, y^*) \in \mathcal{J}} \left(\sum_{i=1}^s \lambda_i a_i + \langle y^*, y \rangle \right) =: s\mathcal{J}(a, y), \quad (3)$$

donde

$$\mathcal{J} = \{(\lambda, y^*) \in \mathbb{R}^s \times Y^* \mid \lambda_i \geq 0,$$

$$\sum_{i=1}^s \lambda_i = 1, \quad \sum_{i=1}^s \lambda_i x_i^* + \Lambda^* y^* = 0\},$$

$s\mathcal{J}(a, y)$ es la función de apoyo del conjunto \mathcal{J} en el punto (a, y) .

b) \inf en (2) y \sup en (3) se alcanzan.

◁◁ A) **Existencia del mínimo de una función poliedral acotada inferiormente en una variedad afín.** Es fácil notar que los siguientes tres problemas son equivalentes:

$$\varphi(x) := \max_{1 \leq i \leq s} (a_i + \langle x_i^*, x \rangle) + \delta M_y(x) \rightarrow \inf. \quad (\text{Pr}_1)$$

$$M_y := \{x \mid \Lambda x + y = 0\};$$

$$\max_{1 \leq i \leq s} (a_i + \xi_i) \rightarrow \inf; \quad \xi \in M(y); \quad (\text{Pr}_2)$$

$$M(y) := \{\xi = (\xi_1, \dots, \xi_s) \in \mathbb{R}^s \mid \exists x \in X: \xi_i = \langle x_i^*, x \rangle,$$

$$\Lambda x + y = 0\}, \quad c \rightarrow \inf; \quad a_i + \xi_i \leq c, \quad (\text{Pr}_3)$$

$$i = 1, \dots, s, \quad \xi \in M(y).$$

M_y y $M(y)$ en los problemas $(\text{Pr}_1) - (\text{Pr}_3)$ son variedades afines respectivamente en X y en \mathbb{R}^s . Tomemos el elemento \tilde{x} para el cual $\Lambda \tilde{x} + y = 0$. Entonces, $M_y = \tilde{x} + \text{Ker } \Lambda$ y, por consiguiente, $M(y) = \{\xi \mid \xi_i = \langle x_i^*, \tilde{x} \rangle + \langle x_i^*, h \rangle, h \in \text{Ker } \Lambda\}$. De acuerdo con la condición del lema, se hallará $i_0, 1 \leq i_0 \leq s$ tal que $\langle x_{i_0}^*, \tilde{x} \rangle \geq 0$ y, por lo tanto, $a_{i_0} + \xi_{i_0} \geq a_{i_0} + \langle x_{i_0}^*, \tilde{x} \rangle$, es decir, $\max_{1 \leq i \leq s} (a_i + \xi_i) \geq \min_{1 \leq i \leq s} (a_i^* + \langle x_i^*, \tilde{x} \rangle) \forall \xi \in M(y)$. Así pues, el valor de los problemas $(\text{Pr}_1) - (\text{Pr}_3)$ es $S(a, y) > -\infty$. Además, (Pr_3) es un problema de programación lineal, por eso, según el teorema de existen-

cia (p. 3.2.1), tiene solución tanto ese problema como todos los demás. Designemos por \hat{x} la solución del problema (Pr₁).

B) **Aplicación del análogo del teorema de Fermat.** Dado que $\hat{x} \in \text{absmín } \varphi$, donde φ es una función convexa, según el análogo de Fermat (p. 2.3.1), $0 \in \partial\varphi(\hat{x})$. Utilizando la fórmula de Moreau — Rocafellar y de Dubowizki — Miliutin (p. 1.5.4), así como la relación $\delta My(\hat{x}) = (\text{Ker } \Lambda)^\perp$ y el lema del anulador del núcleo de un operador regular (p. 7.2), nos convenceremos de que existen $\hat{\lambda} = (\hat{\lambda}_1, \dots, \dots, \hat{\lambda}_s)$ e $\hat{y}^* \in Y^*$ para los cuales

$$\sum_{i=1}^s \hat{\lambda}_i x_i^* + \Lambda^* \hat{y}^*, \quad \hat{\lambda}_i \geq 0, \quad \sum_{i=1}^s \hat{\lambda}_i = 1.$$

En este caso, si $\hat{\lambda}_i > 0$, obtendremos $a_i + \langle x_i^*, \hat{x} \rangle = S(a, y)$, de donde

$$\begin{aligned} S(a, y) &= \sum_{i=1}^s \hat{\lambda}_i a_i + \langle \sum_{i=1}^s \hat{\lambda}_i x_i^*, \hat{x} \rangle = \\ &= \sum_{i=1}^s \hat{\lambda}_i a_i - \langle \Lambda^* \hat{y}^*, \hat{x} \rangle = \sum_{i=1}^s \hat{\lambda}_i a_i + \langle \hat{y}^*, y \rangle. \end{aligned}$$

Por otra parte, si $(\lambda, y^*) \in \Pi$, para cualquier x , tal que $\Lambda x + y = 0$, obtendremos

$$\begin{aligned} \sum_{i=1}^s \lambda_i a_i + \langle y^*, y \rangle &= \sum_{i=1}^s \lambda_i (a_i + \langle x_i^*, x \rangle) \leq \\ &\leq \max_{1 \leq i \leq s} (a_i + \langle x_i^*, x \rangle) \sum_{i=1}^s \lambda_i = \max_{1 \leq i \leq s} (a_i + \langle x_i^*, x \rangle) \leq S(a, y), \end{aligned}$$

es decir, $S(a, y) = \sup_{(\lambda, y^*) \in \Pi} (\sum_{i=1}^s \lambda_i a_i + \langle y^*, y \rangle)$. $\triangleright \triangleright$

Al igual que en la demostración de las condiciones necesarias de primer orden, sin limitarse a la posibilidad de generalizar, podemos estimar que $f_i(\hat{x}) = 0$, $i \geq 0$. Examinemos el problema siguiente:

$$f(x) := \max \{f_0(x), \dots, f_m(x)\} \rightarrow \inf; \quad F(x) = 0. \quad (\text{Pr}_4)$$

Lema 2. $\hat{x} \in \text{locmín Pr}_4$.

$\triangleleft \triangleleft$ Si $\hat{x} \notin \text{locmín Pr}_4$, entonces $\forall \varepsilon > 0 \exists x_\varepsilon : \|x_\varepsilon - \hat{x}\| < \varepsilon$, $F(x_\varepsilon) = 0$, $f_i(x_\varepsilon) < 0$, $i \geq 0$, $\Rightarrow \hat{x} \notin \text{locmín Pr}_4$. $\triangleright \triangleright$

Introducamos las designaciones $x_i^* = f'(\hat{x})$, $\Lambda = F'(\hat{x})$, $a_i = (1/2) f''(\hat{x})[h, h]$, $y = (1/2) F''(\hat{x})[h, h]$, donde $h \in K$ es un vector fijo.

Según el lema del p. 9.1.1, la condición 1 del lema de minimax se cumple. Además, según este último lema, existe un elemento $\xi = \xi(h)$, $\Lambda\xi + y = 0$ para el que

$$\begin{aligned} \max_{i \geq 0} (a_i + \langle x_i^*, \xi \rangle) &= \sup_{(\lambda, y^*) \in J} \left(\sum_{i=0}^m \lambda_i a_i + \langle y^*, y \rangle \right) = \\ &= \frac{1}{2} \sup_{(\lambda, y^*) \in J} \mathcal{L}_{xx}(\hat{x})[h, h] =: \frac{1}{2} \psi(h). \quad (4) \end{aligned}$$

Con arreglo a la fórmula de Taylor y en virtud de las relaciones $\Lambda h = 0$, $\Lambda\xi + y = 0$, obtenemos, para $t > 0$,

$$\begin{aligned} F(x + th + t^2\xi) &= F(\hat{x}) + F'(\hat{x})[th + t^2\xi] + \\ &+ (1/2) F''(\hat{x})[th + t^2\xi, th + t^2\xi] + o(t^2) = \\ &= t^2(\Lambda\xi + y) + o(t^2) = o(t^2). \end{aligned}$$

Según el teorema de Liustérnik, existe una aplicación $\varphi: U \rightarrow X$ del entorno del punto \hat{x} , tal que

$$F(x + \varphi(x)) = 0, \quad \|\varphi(x)\| \leq K \|F(x)\|.$$

Suponiendo que $r(t) = \varphi(\hat{x} + th + t^2\xi)$ obtenemos $F(\hat{x} + th + t^2\xi + r(t)) = 0$, $\|r(t)\| \leq K \|F(\hat{x} + th + t^2\xi)\| = o(t^2)$. Entonces, aplicando la fórmula de Taylor a f_i y utilizando la expresión (4), obtenemos (recordando que $\langle x_i^*, h \rangle \leq 0$, $i \geq 0$)

$$\begin{aligned} f(\hat{x} + th + t^2\xi + r(t)) &= \max_{i \geq 0} (t \langle x_i^*, h \rangle + \\ &+ t^2(\langle x_i^*, \xi \rangle + a_i)) + o(t^2) \leq t^2 \max_{i \geq 0} (\langle x_i^* \rangle), \\ (\xi + a_i) + o(t^2) &= \frac{t^2}{2} \psi(h) + o(t^2). \end{aligned}$$

Si admitimos que $\psi(h) < 0$, obtendremos una contradicción con el lema 2. \triangleright

9.2. Condiciones de primero y segundo órdenes en el cálculo clásico de variaciones

El objetivo de este punto consiste en demostrar que las condiciones clásicas necesarias (ecuación de Euler y condiciones de Legendre, Weierstrass y Jacobi) son simples corolarios del principio de máximo.

9.2.1. Problema elemental del cálculo clásico de variaciones (e.c.v.). Examinemos otra vez (anteriormente véase el p. 4.2) el problema elemental del cálculo de variaciones o, mejor dicho, el lla-

mado problema de mínimo:

$$\mathcal{J}(x(\cdot)) = \int_{t_0}^{t_1} L(t, x, \dot{x}) dt \rightarrow \inf; \quad x(t_0) = x_0, \\ x(t_1) = x_1. \quad (\text{Pr})$$

Aquí $x(\cdot) = (x_1(\cdot), \dots, x_n(\cdot))$ es una función vectorial.

Recordemos que la función $\hat{x}(\cdot) \in C^1([t_0, t_1], \mathbf{R}^n)$, $\hat{x}(t_0) = x_0$, $\hat{x}(t_1) = x_1$ proporciona un *mínimo local débil* al problema (Pr) si la misma también proporciona un mínimo local al espacio $C^1([t_0, t_1], \mathbf{R}^n)$, es decir, si existe $\delta > 0$ tal que para cualquier función $\tilde{x}(\cdot) \in C^1([t_0, t_1], \mathbf{R}^n)$, $\tilde{x}(t_0) = x_0$, $\tilde{x}(t_1) = x_1$, con la cual $\|x(\cdot) - \tilde{x}(\cdot)\|_{C^1([t_0, t_1], \mathbf{R}^n)} < \delta$, se cumple la desigualdad $\mathcal{J}(x(\cdot)) \geq \mathcal{J}(\tilde{x}(\cdot))$.

También recordemos que

$$\|x(\cdot)\|_{C^1([t_0, t_1], \mathbf{R}^n)} = \\ = \max \{ \|x(\cdot)\|_{C([t_0, t_1], \mathbf{R}^n)}, \|\dot{x}(\cdot)\|_{C([t_0, t_1], \mathbf{R}^n)} \}.$$

A la par con el extremo débil, en el problema elemental del c.c.v. también se examina el concepto de extremo fuerte. Se dice que la función $\hat{x}(\cdot) \in KC^1([t_0, t_1], \mathbf{R}^n)$ (o la perteneciente a una clase más amplia, por ejemplo, a $W_\infty^1([t_0, t_1], \mathbf{R}^n)$), $\hat{x}(t_0) = \hat{x}_0$, $\hat{x}(t_1) = x_1$, proporciona un *mínimo local fuerte* si ella también proporciona un mínimo local al espacio $C([t_0, t_1], \mathbf{R}^n)$, es decir, si existe $\delta > 0$ tal que para cualquier función $x(\cdot) \in KC^1([t_0, t_1], \mathbf{R}^n)$, $x(t_0) = x_0$, $x(t_1) = x_1$, con la cual $\|x(\cdot) - \hat{x}(\cdot)\|_{C([t_0, t_1], \mathbf{R}^n)} < \delta$, se cumple la desigualdad $\mathcal{J}(x(\cdot)) \geq \mathcal{J}(\hat{x}(\cdot))$.

En vista de que el conjunto de funciones que proporcionan un extremo fuerte es más amplio que para un extremo débil, si la función $\hat{x}(\cdot) \in C^1([t_0, t_1], \mathbf{R}^n)$ proporciona un extremo fuerte, ella también proporcionará un extremo débil. Por eso, la condición necesaria de un extremo débil para tales funciones es la condición necesaria de un extremo fuerte y, a su vez, la condición suficiente de un extremo fuerte es la condición suficiente de un extremo débil.

Citemos un ejemplo de problema en el que la extremal admisible proporciona un mínimo local débil pero no proporciona un mínimo fuerte.

Ejemplo. $\mathcal{J}(x(\cdot)) = \int_0^1 x^3 dt \rightarrow \inf; \quad x(0) = 0, \quad x(1) = 1.$ Ecuación de Euler:

$$\frac{d}{dt} 3x^2 = 0 \iff 3\dot{x}^2 = C \iff \dot{x} = \text{const.}$$

Solución general: $x(t) = C_1 t + C_2$. La única extremal admisible es $\hat{x}(t) = t$. Mostremos que dicha extremal proporciona un mínimo

local débil. Efectivamente, sea $h(\cdot) \in C_0^1([0, 1])$. Entonces

$$\mathcal{J}(\hat{x}(\cdot) + h(\cdot)) - \mathcal{J}(\hat{x}(\cdot)) = \int_0^1 (1 + \dot{h})^3 dt - \int_0^1 dt = \int_0^1 \dot{h}^2 (3 + \dot{h}) dt.$$

De aquí se deduce que si $\|h(\cdot)\|_1 < 3$, entonces $3 + \dot{h}(t) > 0$ y, por consiguiente, $\mathcal{J}(\hat{x}(\cdot) + h(\cdot)) \geq \mathcal{J}(\hat{x}(\cdot))$, es decir, $\hat{x}(\cdot) \in \text{locmín}$.

Mostremos que $\hat{x}(\cdot)$ no proporciona un extremo fuerte. Examinemos la sucesión de funciones

$$g_n(t) = \begin{cases} -\sqrt{n}, & t \in [0, 1/n], \\ 0, & t \in [1/n, 1/2], \\ 2/\sqrt{n}, & t \in (1/2, 1]; \end{cases}$$

$$h_n(t) = \int_0^t g_n(\tau) d\tau, \quad n \geq 2.$$

Es fácil comprender que $h_n(\cdot) \in KC_0^1([0, 1])$ y $\|h_n(\cdot)\|_0 \rightarrow 0$ para $n \rightarrow \infty$. Supongamos que $x_n(\cdot) = \hat{x}(\cdot) + h_n(\cdot)$. En este caso obtendremos la sucesión de funciones admisibles (en el problema de extremo fuerte): $\{x_n(\cdot)\}$, $x_n(\cdot) \rightarrow \hat{x}(\cdot)$ en $C([0, 1])$ y

$$\begin{aligned} \mathcal{J}(x_n(\cdot)) &= \int_0^1 (1 + \dot{h}_n)^3 dt = \int_0^1 (1 + g_n)^3 dt = \\ &= 1 + 3 \int_0^1 g_n^2 dt + \int_0^1 g_n^3 dt = 1 + \int_0^{1/n} (3n - n^{3/2}) dt + \\ &\quad + \int_{1/2}^1 \left(\frac{12}{n} + \frac{8}{n\sqrt{n}} \right) dt = -\sqrt{n} + o(1) \rightarrow -\infty \end{aligned}$$

para $n \rightarrow \infty$, es decir, $S_{\text{mín}} = -\infty$, y la función $\hat{x}(\cdot)$ no proporciona un mínimo local fuerte.

En lo sucesivo debemos utilizar el siguiente resultado.

Lema de redondeo de ángulos. Si la función $L(t, x, \dot{x})$ es continua según el conjunto de argumentos, entonces

$$\begin{aligned} \inf_{x(\cdot) \in KC^1([t_0, t_1])} \mathcal{J}(x(\cdot)) &= \inf_{x(\cdot) \in C^1([t_0, t_1])} \mathcal{J}(x(\cdot)), \\ x(t_0) = x_0, x(t_1) = x_1 & \quad x(t_0) = x_0, x(t_1) = x_1 \text{ [ATF, pág. 69]}. \end{aligned}$$

\triangleleft Dado que $KC^1([t_0, t_1]) \supset C^1([t_0, t_1])$, resulta que $\inf_{KC^1} \mathcal{J}(x(\cdot)) \leq \inf_{C^1} \mathcal{J}(x(\cdot))$ y sólo hay que demostrar que aquí no puede haber una desigualdad estricta. Supongamos lo contrario: $\inf_{KC^1} \mathcal{J}(x(\cdot)) < \inf_{C^1} \mathcal{J}(x(\cdot))$. Entonces se hallará tal $\tilde{x}(\cdot)$ suave a trozos y tal $\eta > 0$ $\mathcal{J}(\tilde{x}(\cdot)) < \inf_{C^1} \mathcal{J}(x(\cdot)) - \eta$. Sean $\tau_i, i=1, \dots, m$ los puntos de ruptura de la derivada \tilde{x} , y $\Delta_i = \dot{\tilde{x}}(\tau_i + 0) - \dot{\tilde{x}}(\tau_i - 0)$, sus saltos en esos puntos.

La función

$$a(t) = \begin{cases} (1 - |t|^2)/4, & |t| \leq 1, \\ 0, & |t| > 1 \end{cases}$$

es continua y su derivada, cuando $t = 0$, tiene un salto igual a -1 . Por eso la función $\delta a((t - \tau_i)/\delta)$, cuya gráfica resulta de la gráfica de $a(\cdot)$ a base de esa misma transformación y desplazamiento, también es continua, al igual que su derivada, excepto el punto τ_i donde ella posee, como antes, un salto igual a -1 .

Ahora es fácil comprobar que la función

$$x_\delta(t) = \tilde{x}(t) + \sum_{i=1}^m \Delta_i \delta a\left(\frac{t - \tau_i}{\delta}\right)$$

es continua juntamente con su derivada en $[t_0, t_1]$, además, $x_\delta(t) = \tilde{x}(t)$ se halla fuera de los segmentos $[\tau_i - \delta, \tau_i + \delta]$. En particular, para δ bastante pequeños, esos segmentos no se recubren, $x_\delta(t_0) = \tilde{x}(t_0) = x_0$, $x_\delta(t_1) = \tilde{x}(t_1) = x_1$ y $|\dot{x}_\delta(t) - \dot{\tilde{x}}(t)| \leq \max \Delta_i |1/2|$, puesto que es fácil convencerse de que $|a(t)| \leq 1/4$, $|\dot{a}(t)| \leq 1/2$.

En el compacto $\{(t, x, \dot{x}) \mid t_0 \leq t \leq t_1, |x - \tilde{x}(t)| \leq \max |\Delta_i| \delta_0/4, |\dot{x} - \dot{\tilde{x}}(t)| \leq \max |\Delta_i|/2\}$ la función L está acotada: $|L(t, x, \dot{x})| \leq M$. Por eso, para $\delta < \delta_0$,

$$\begin{aligned}
 \mathcal{J}(x_\delta(\cdot)) - \mathcal{J}(\tilde{x}(\cdot)) &= \int_{t_0}^{t_1} L(t, x_\delta, \dot{x}_\delta) dt - \\
 &- \int_{t_0}^{t_1} L(t, \tilde{x}, \dot{\tilde{x}}) dt = \sum_{i=1}^m \int_{\tau_i - \delta}^{\tau_i} (L(t, x_\delta, \dot{x}_\delta) - \\
 &- L(t, \tilde{x}, \dot{\tilde{x}})) dt \leq 4Mm\delta
 \end{aligned}$$

y, por consiguiente, para δ bastante pequeños tenemos:

$$\mathcal{J}(x_0(\cdot)) \leq \mathcal{J}(\hat{x}(\cdot)) + 4Mm\delta < \inf \mathcal{J}(x(\cdot)) - \\ - \eta + 4Mm\delta < \inf \mathcal{J}(x(\cdot)).$$

Como $x_0(\cdot) \in C^1([t_0, t_1])$, hemos llegado a una contradicción. Así mismo queda demostrado el lema de redondeo de ángulos. \triangleright He aquí algunas definiciones más.

Sea $\hat{x}(\cdot) \in C^1([t_0, t_1], \mathbb{R}^n)$ cierta extremal fija en un problema elemental (Pr) del cálculo clásico de variaciones, o sea, en $\hat{x}(\cdot)$ se satisface la ecuación de Euler. A continuación suponemos que el integrante L es, por lo menos, dos veces continuamente diferenciable en cierto entorno de la trayectoria de $\hat{x}(\cdot)$.

Decimos que en $\hat{x}(\cdot)$ se cumple la *condición de Legendre* si $\hat{L}_{xx}(t) \geq 0 \forall t \in [t_0, t_1]$, y decimos que se cumple la *condición vigorizada de Legendre* si $\hat{L}_{xx}(t) > 0 \forall t \in [t_0, t_1]$.

Teniendo en cuenta nuestras tolerancias relativas a la suavidad del integrante L , la funcional \mathcal{J} tendrá en el punto $\hat{x}(\cdot)$ una segunda derivada del tipo siguiente:

$$\mathcal{J}''(\hat{x}(\cdot))[h(\cdot), h(\cdot)] = \mathcal{K}(h(\cdot)) = \\ = \int_{t_0}^{t_1} (\langle \hat{L}_{xx} \dot{h}, \dot{h} \rangle + 2 \langle \hat{L}_{xx} \dot{h}, h \rangle + \langle \hat{L}_{xx} h, h \rangle) dt,$$

donde

$$\hat{L}_{xx} = \begin{pmatrix} \hat{L}_{x_1 x_1} & \dots & \hat{L}_{x_1 x_n} \\ \dots & \dots & \dots \\ \hat{L}_{x_n x_1} & \dots & \hat{L}_{x_n x_n} \end{pmatrix}.$$

Seguidamente consideramos que $\hat{L}_{xx}(\cdot), L_{xx}(\cdot), \hat{L}_{xx}(\cdot) \in C^1([t_0, t_1], \mathbb{R}^n)$ y, por consiguiente, la condición vigorizada de Legendre ya está cumplida.

La ecuación de Euler para la funcional \mathcal{K} , es decir, la ecuación

$$-\frac{d}{dt}(\hat{L}_{xx}(t)\dot{h}(t) + \hat{L}_{xx}(t)h(t)) + \hat{L}_{xx}(t)\dot{h}(t) + \hat{L}_{xx}(t)h(t) = 0,$$

se llama ecuación de Jacobi para el problema inicial en la extremal $\hat{x}(\cdot)$.

Sea cumplida en $\hat{x}(\cdot)$ la condición vigorizada de Legendre. Decimos que el punto τ se halla *conjugado* con el punto t_0 , si existe una solución no trivial $h(\cdot)$ de la ecuación de Jacobi para la cual $h(t_0) =$

$= h(\tau) = 0$. Decimos que en $\hat{x}(\cdot)$ se cumple la *condición de Jacobi*, si en el intervalo (t_0, t_1) no hay puntos conjugados con t_0 , y decimos que se cumple la *condición vigorizada de Jacobi*, si en el semiintervalo de (t_0, t_1) no hay puntos conjugados con t_0 .

La *ecuación de Jacobi* es una ecuación lineal de segundo orden que (a consecuencia de la condición vigorizada de Legendre) puede ser resuelta respecto a la segunda derivada. Supongamos que $H(t, t_0)$ es la solución matricial no degenerada de la ecuación de Jacobi cuyas condiciones son $H(t_0, t_0) = 0, \dot{H}(t_0, t_0)$ (se suele suponer que $\dot{H}(t_0, t_0) = 1$). Es indudable que el punto τ se halla conjugado con t_0 si y sólo si la matriz $H(\tau, t_0)$ es degenerada. Así obtenemos un medio analítico para hallar los puntos conjugados.

Sea $f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ una función diferenciable de n variables. La función

$$\mathcal{E}(x, x') = f(x') - f(x) - \langle f'(x), x' - x \rangle \quad (1)$$

se llama *función de Weierstrass* correspondiente a f . El sentido geométrico de \mathcal{E} consiste en lo siguiente: $\mathcal{E}(x, x')$ es la diferencia en el punto x' entre el valor de f y el valor de la función afín tangente a la gráfica de f en el punto x . De aquí se deduce que si f es convexa, entonces

$$\mathcal{E}(x, x') \geq 0 \quad \forall x, x' \in \mathbb{R}^n.$$

Se puede mostrar que también es justo lo contrario.

Si la función $\dot{x} \rightarrow L(t, x, \dot{x})$ es convexa en cierto entorno del conjunto $V = \{(t, \hat{x}(t)) \mid t \in [t_0, t_1]\}$, se dice que el integrando L es *casi regular* en la extremal $\hat{x}(\cdot)$. Pero si esa función es estrictamente convexa, entonces el integrando L será *regular* en $\hat{x}(\cdot)$.

Sea L el integrando de la funcional \mathcal{J} en un problema elemental del cálculo clásico de variaciones. En este caso la función

$$\begin{aligned} \mathcal{E}(t, x, \dot{x}, u) &= L(t, u, x) - L(t, x, \dot{x}) - \\ &\quad - L_x(t, x, \dot{x})(u - \dot{x}) \end{aligned} \quad (1')$$

se llama *función de Weierstrass* de la funcional \mathcal{J} . De la comparación de las expresiones (1) y (1') resulta que $\mathcal{E}(t, x, \cdot, \mathcal{J})$ es la función de Weierstrass de la función $\dot{x} \rightarrow L(t, x, \dot{x})$, donde t, x desempeñan el papel de parámetros.

De lo dicho se deduce que la casi regularidad (regularidad) del integrando L en el campo V equivale al hecho de que

$$\begin{aligned} \mathcal{E}(t, x, \dot{x}, u) &\geq 0 \quad (\mathcal{E}(t, x, \dot{x}, u) > 0, \\ &\dot{x} \neq u) \quad \forall (t, x) \in V, (u, \dot{x}) \in \mathbb{R}^{2n}. \end{aligned}$$

Teorema (condiciones de mínimo necesarias en un problema elemental del c.c.v.). A) Supongamos que la función $\hat{x}(\cdot) \in C^1([t_0, t_1], \mathbb{R}^n)$ proporciona un mínimo local fuerte al problema (Pr) y al integrando $I \in C^1(U)$, donde U es cierto entorno de la gráfica $\{(t, \hat{x}(t), \dot{\hat{x}}(t)) \mid t \in [t_0, t_1]\}$, entonces decimos que en $\hat{x}(\cdot)$ se cumple la ecuación de Euler

$$-\frac{d}{dt} \hat{L}_x(t) + \hat{L}_{xx}(t) = 0$$

y se satisface la condición de Weierstrass

$$\mathcal{E}(t, \hat{x}(t), \dot{\hat{x}}(t), u) \geq 0 \quad \forall u \in \mathbb{R}^n, t \in [t_0, t_1],$$

donde $\mathcal{E}(t, x, \dot{x}, u) = L(t, x, u) - L(t, x, \dot{x}) - L_x(t, x, \dot{x})(u - \dot{x})$ es la función de Weierstrass. Si además existe $\hat{L}_{xx}(t)$, $t \in [t_0, t_1]$, en este caso también se cumple la condición de Legendre: $\hat{L}_{xx}(t) \geq 0$.

B) Supongamos que la función $\hat{x}(\cdot) \in C^2([t_0, t_1], \mathbb{R}^n)$ proporciona un mínimo local débil a (Pr) y a $L \in C^3(U)$. Entonces se cumplirá la ecuación de Euler, la condición de Legendre y, si se cumple la condición vigorizada de Legendre ($\hat{L}_{xx}(t) > 0 \quad \forall t \in [t_0, t_1]$), también se cumplirá la condición de Jacobi, es decir, en el intervalo (t_0, t_1) no habrá puntos conjugados.

◁ A) Enunciamos el problema (Pr) como un problema de control óptimo:

$$\int_{t_0}^{t_1} L(t, x, u) dt \rightarrow \inf; \quad \dot{x} = u, \quad x(t_0) = x_0, \\ x(t_1) = x_1. \quad (\text{Pr}')$$

La condición « $\hat{x}(\cdot)$ proporciona un mínimo fuerte a (Pr)» al igual que el par $(\hat{x}(\cdot), \hat{u}(\cdot))$, donde $\hat{u}(t) = \dot{\hat{x}}(t)$ es el proceso óptimo en el problema de control óptimo (Pr'). Conforme al principio de máximo de Pontriaguin, se hallarán tales factores lagrangianos: $\lambda_0, \lambda_1, \lambda_2$ y $p(\cdot) \in KC^1([t_0, t_1], \mathbb{R}^n)$, que no todos son iguales a cero, y tales que para la función de Lagrange del problema (Pr')

$$\mathcal{L} = \int_{t_0}^{t_1} (\lambda_0 L(t, x, u) + p(t)(\dot{x} - u)) dt + \lambda_1 x(t_0) + \lambda_2 x(t_1)$$

se cumplen las condiciones:

a) de estacionaridad en x , o sea, la ecuación de Euler

$$\dot{p}(t) = \lambda_0 \hat{L}_x(t) \quad \forall t \in [t_0, t_1];$$

b) de transversalidad en x

$$p(t_0) = \lambda_1, \quad p(t_1) = -\lambda_2;$$

c) de optimidad en u

$$\begin{aligned} \min_{u \in \mathbb{R}^n} \{ \lambda_0 (L(t, \hat{x}(t), u) - p(t)u) = \\ = \lambda_0 L(t, \hat{x}(t), \hat{x}'(t)) - p(t) \hat{x}'(t) \quad \forall t \in [t_0, t_1]. \end{aligned}$$

Si $\lambda_0 = 0$, de c) se deducirá que $p(t) \equiv 0$, y de b), que todos los factores lagrangianos son ceros. Por lo tanto, $\lambda_0 \neq 0$. Supongamos que $\lambda_0 = 1$. Entonces, de c) se deduce que $\hat{L}_x(t) = p(t)$ (condición necesaria de primer orden de mínimo de una función de n variables), $L(t, \hat{x}(t), u) - p(t)u$ y $\hat{L}_{xx}(t) \geq 0$ (condición necesaria de segundo orden). Introduciendo $p = \hat{L}_x$ en la condición de estacionaridad en x , obtenemos la ecuación de Euler. La condición de optimidad en u para $\lambda_0 = 1$ y $p = \hat{L}_x$ no es otra cosa sino la condición de Weierstrass.

B) Ecuación de Euler y condición de Legendre. En vista de que $\hat{x}(\cdot) \in \text{locmín Pr}'$ (es débil), para cualquier función $h(\cdot) \in C_0^1([t_0, t_1], \mathbb{R}^n)$, la función $\varphi(\lambda) = \mathcal{J}(\hat{x}(\cdot) + \lambda h(\cdot))$ tendrá un mínimo local en cero. Por consiguiente, a base de la condición necesaria de mínimo de la función de una variable (p. 2.1) $\varphi'(0) = 0$ y $\varphi''(0) \geq 0$, en el p. 4.2.2 hemos mostrado que la primera condición equivale al cumplimiento de la ecuación de Euler en la función $\hat{x}(\cdot)$, mientras que la segunda condición equivale a la no negatividad de la funcional

$$\begin{aligned} \mathcal{L}^*(\hat{x}(\cdot)) [h(\cdot), h(\cdot)] = \mathcal{K}(h(\cdot)) = \int_{t_0}^{t_1} (\langle \hat{L}_{xx} \dot{h}, \dot{h} \rangle + \\ + 2 \langle \hat{L}_{xx} \dot{h}, h \rangle + \langle \hat{L}_{xx} h, h \rangle) dt = \int_{t_0}^{t_1} \tilde{L}(t, h, \dot{h}) dt \geq \\ \geq \forall h(\cdot) \in C_0^1([t_0, t_1], \mathbb{R}^n). \end{aligned}$$

De la no negatividad y del tipo de funcional K se deduce que $\bar{h}(t) \equiv 0$ proporciona un mínimo absoluto (débil) al problema

$$\mathcal{K}(h(\cdot)) \rightarrow \inf; \bar{h}(\cdot) \in C_0^1([t_0, t_1], \mathbb{R}^n). \quad (\text{Pr}^*)$$

Según el lema de redondeo de ángulos, la función $\bar{h}(t) \equiv 0$ también proporciona al problema (Pr^{*}) un mínimo fuerte. Por lo tanto, en vir-

tud de lo ya demostrado en el punto A, resulta que en el problema (Prⁿ), la condición de Legendre se cumple para \bar{h} , o sea, $\tilde{L}_{\dot{h}\dot{h}}(t) \geq 0$, lo cual equivale a la condición de Legendre en (Pr) para \hat{x} : $\hat{L}_{\dot{x}\dot{x}}(t) \geq 0 \forall t \in [t_0, t_1]$.

Condición de Jacobi. Supongamos lo contrario, es decir, que la condición de Jacobi no se cumple y que existe $\tau \in (t_0, t_1)$ y una solución $h(\cdot)$ no trivial ($h \neq 0$) de la ecuación jacobiana para la cual $h(t_0) = h(\tau) = 0$. Cabe señalar que de la no trivialidad de la solución $h(\cdot)$ de una ecuación diferencial lineal homogénea de segundo orden con condición $h(\tau) = 0$ se desprende que $\dot{h}(\tau) \neq 0$. Supongamos que

$$\tilde{h}(t) = \begin{cases} h(t), & t_0 \leq t \leq \tau, \\ 0, & \tau \leq t \leq t_0. \end{cases}$$

Dado que $h(\cdot)$ satisface la condición de Jacobi, una vez realizada la integración por partes, obtendremos

$$\begin{aligned} \mathcal{K}(\tilde{h}(\cdot)) &= \int_{t_0}^{\tau} (\langle \hat{L}_{\dot{x}\dot{x}} \dot{h}, \dot{h} \rangle + 2 \langle \hat{L}_{\dot{x}\dot{x}} \dot{h}, h \rangle + \\ &+ \langle \hat{L}_{xx} h, h \rangle) dt = \int_{t_0}^{\tau} \langle -(\hat{L}_{\dot{x}\dot{x}} \dot{h} + \hat{L}_{\dot{x}\dot{x}} h) + \hat{L}_{\dot{x}\dot{x}} \dot{h} + \hat{L}_{xx} h, h \rangle dt = 0. \end{aligned}$$

Por consiguiente, $\mathcal{K}(h(\cdot)) = 0$, lo cual significa que $\tilde{h}(\cdot)$ proporciona (a la par con la función $\bar{h}(\cdot) \equiv 0$) un mínimo fuerte a (Prⁿ). Razonando igualmente que en el p. A respecto a la función $\tilde{h}(\cdot)$, veremos que existirá una función $p(\cdot) \in KC^1([t_0, t_1], \mathbb{R}^n)$ para la cual se cumple la ecuación

$$\begin{aligned} \tilde{p}(t) &= \tilde{L}_{\dot{h}}(t, \tilde{h}(t), \dot{\tilde{h}}(t)) \iff \tilde{p}(t) = \\ &= 2 \hat{L}_{\dot{x}\dot{x}}(t) \dot{\tilde{h}}(t) + \hat{L}_{\dot{x}\dot{x}}(t) \tilde{h}(t). \end{aligned}$$

Dado que $\tilde{h}(t) \equiv 0$ para $t > \tau$, obtenemos $p(\tau + 0) = 0$ y, en virtud de la continuidad, $\tilde{p}(\cdot) = p(\tau - 0) = 2 \hat{L}_{\dot{x}\dot{x}}(\tau) \times \dot{\tilde{h}}(\tau - 0) = 2 \hat{L}_{\dot{x}\dot{x}}(\tau) \dot{h}(\tau) = 0$, de donde $\dot{h}(\tau) = 0$ (ya que $\hat{L}_{\dot{x}\dot{x}}(\tau)$ es invertible gracias a la condición vigorizada de Legendre). Así pues, hemos llegado a una contradicción con la condición $\dot{h}(\tau) \neq 0$. Por lo tanto, la condición de Jacobi está cumplida. \triangleright

9.2.2. Problema de Bolz. Teorema (condiciones necesarias de mínimo débil en el problema de Bolz). *Supongamos que la función*

$\hat{x}(\cdot) \in C^2([t_0, t_1], \mathbb{R}^n)$ proporciona al problema de Bolz

$$\mathfrak{B}(x(\cdot)) = \int_{t_0}^{t_1} L(t, x, \dot{x}) dt + l(x(t_0), x(t_1)) \rightarrow \inf \quad (\text{Pr})$$

un mínimo local débil y el integrante $L \in C^3(U)$; U es el entorno de la gráfica $\{(t, \hat{x}(t), \dot{\hat{x}}(t)) \mid t \in [t_0, t_1]\}$; $l \in C^2(V)$, un terminante; y V , el entorno del punto $(\hat{x}(t_0), \hat{x}(t_1))$. En este caso se cumplen:

a) las ecuaciones de Euler $-\frac{d}{dt} \hat{L}_{\dot{x}}(t) + \hat{L}_x(t) = 0$ y la condición de transversalidad $\hat{L}_{\dot{x}}(t_0) = \hat{l}_{\dot{x}(t_0)}$, $\hat{L}_{\dot{x}}(t_1) = -\hat{l}_{\dot{x}(t_1)}$;

b) la condición de Legendre $\hat{L}_{xx}(t) \geq 0 \forall t \in [t_0, t_1]$;

c) si tiene lugar la condición vigorizada de Legendre $\hat{L}_{xx}(t) > 0 \forall t \in [t_0, t_1]$, entonces se satisface la condición de Jacobi (en el intervalo no hay puntos conjugados);

d) si se satisfacen las condiciones vigorizadas de Legendre $\hat{L}_{xx}(t) > 0 \forall t \in [t_0, t_1]$ y la condición vigorizada de Jacobi (en el semintervalo $[t_0, t_1]$ no hay puntos conjugados), entonces la forma cuadrática $P + Q$ (dada en \mathbb{R}^n) tiene que ser no negativa, donde

$$Q(h_0, h_1) = l''(\hat{x}(t_0), \hat{x}(t_1))[(h_0, h_1), (h_0, h_1)],$$

$$\begin{aligned} P(h_0, h_1) = & \langle \hat{L}_{xx}(t_1)(\dot{H}_0(t_1) h_0 + \\ & + \dot{H}_1(t_1) h_1) h_1 \rangle - \langle \hat{L}_{xx}(t_0)(\dot{H}_0(t_0) h_0 + \\ & + \dot{H}_1(t_0) h_1), h_0 \rangle + \langle \hat{L}_{xx}(t_1) h_1, h_1 \rangle - \\ & - \langle \hat{L}_{xx}(t_0) h_0, h_0 \rangle, \end{aligned}$$

aquí $H_i(\cdot)$ son las soluciones de la ecuación de Jacobi con condiciones de contorno $H_i(t_j) = \delta_{ij} I$ (δ_{ij} es el símbolo de Kronecker, e I , una matriz unidad), $i, j = 0, 1$.

◁ La necesidad a) ha sido establecida en el p. 4.1. Por eso es evidente que si $\hat{x}(\cdot)$ proporciona un mínimo local débil al problema (Pr), la función $\hat{x}(\cdot)$ proporcionará un mínimo débil al problema elemental del c.c.v.

$$\int_{t_0}^{t_1} L(t, x, \dot{x}) dt \rightarrow \inf;$$

$$\hat{x}(t_0) = x(t_0), \quad x(t_1) = \hat{x}(t_1),$$

y, por lo tanto, de acuerdo con el teorema del punto anterior, se cumplen las condiciones b) y c).

Demostremos la condición d). La ecuación de Jacobi

$$-\frac{d}{dt} (\hat{L}_{xx} \dot{h} + \hat{L}_{xx} h) + \hat{L}_{xx} \dot{h} + \hat{L}_{xx} h = 0 \Leftrightarrow -\hat{L}_{xx} \ddot{h} +$$

$$+ (-\hat{L}_{xx} - \hat{L}_{xx} + \hat{L}_{xx}) \dot{h} + (-\hat{L}_{xx} + \hat{L}_{xx}) h = 0$$

es un sistema de n ecuaciones diferenciales de segundo orden, el cual puede ser escrito en forma de sistema de $2n$ ecuaciones de primer orden que se resuelven respecto a las derivadas. Para eso, suponiendo que $\dot{h} = g$ y aprovechando el hecho de que \hat{L}_{xx} es invertible a causa de la

condición vigorizada de Legendre, obtenemos $\dot{h} = g$,

$$\dot{g} = \hat{L}_{xx}^{-1} (-\hat{L}_{xx} - \hat{L}_{xx} + \hat{L}_{xx}) g + \hat{L}_{xx}^{-1} (-\hat{L}_{xx} + \hat{L}_{xx}) h.$$

Según el teorema de existencia y unicidad, para los sistemas lineales [ATF, pág. 191] existe una matriz fundamental de soluciones de este último sistema que (tras simples cambios de nombres) se transforma en la matriz fundamental $\Phi(\cdot, t_0)$ de soluciones de la ecuación de Jacobi. Dicha matriz satisface la ecuación de Jacobi y las condiciones de contorno: $\Phi(t_0, t_0) = 0$, $\dot{\Phi}(t_0, t_0) = I$.

Análogamente se construye la matriz fundamental $\psi(\cdot, t_1)$ partiendo de las condiciones $(t_1, t_1) = 0$, $\dot{\psi}(t_1, t_1) = I$.

Recordemos que el punto τ estará conjugado con t_0 si y sólo si $\Phi(\tau, t_0)$ es una matriz degenerada. No obstante, aquí se cumple la condición de Jacobi y por eso $\Phi(t_1, t_0)$ no es una matriz degenerada. Supongamos que $H_1(t) = \Phi(t, t_0) \Phi^{-1}(t_1, t_0)$ y $H_0(t) = \psi(t, t_1) \psi^{-1}(t_0, t_1)$. Claro que $H_1(t_0) = 0$, $H_1(t_1) = I$, $H_0(t_0) = 1$, $H_1(t_1) = 0$. Entonces la función $h(t; h_0, h_1) = H_0(t) h_0 + H_1(t) h_1$ será la solución de la ecuación de Jacobi con condiciones de contorno $h(t_0; h_0, h_1) = h_0$, $h(t_1; h_0, h_1) = h_1$. Calculemos el valor de $\mathcal{K}(h; h_0, h_1)$, donde \mathcal{K} es una funcional cuadrática:

$$\mathcal{K}(h(\cdot)) = \int_{t_0}^{t_1} (\langle \hat{L}_{xx} \dot{h}, \dot{h} \rangle + 2 \langle \hat{L}_{xx} \dot{h}, h \rangle + \langle \hat{L}_{xx} h, h \rangle) dt.$$

Tenemos

$$\mathcal{K}(h(\cdot; h_0, h_1)) = \int_{t_0}^{t_1} \langle \hat{L}_{xx} \dot{h} + \hat{L}_{xx} h, dh \rangle +$$

$$+ \int_{t_0}^{t_1} \langle \hat{L}_{xx} \dot{h} + \hat{L}_{xx} h, h \rangle dt = \int_{t_0}^{t_1} \left\langle -\frac{d}{dt} (\hat{L}_{xx} \dot{h} + \hat{L}_{xx} h) + \right.$$

$$\left. + \hat{L}_{xx} \dot{h} + \hat{L}_{xx} h, h \right\rangle dt + \langle \hat{L}_{xx} \dot{h} + \hat{L}_{xx} h, h \rangle|_{t_0}^{t_1} = P(h_0, h_1).$$

Como $\hat{x}(\cdot) \in \text{locmín } \mathcal{B}(\cdot)$, resulta que, según la condición necesaria de segundo orden de un mínimo local (p. 2.1.2), para cualquier $h(\cdot) \in C^1([t_0, t_1], \mathbb{R}^n)$ ha de cumplirse la desigualdad

$$\left. \frac{d^2}{d\lambda^2} \mathcal{B}(\hat{x} + \lambda h(\cdot)) \right|_{\lambda=0} = \mathcal{K}(h(\cdot)) + Q(h(t_0), h(t_1)) = \\ = (P + Q)(h(t_0), h(t_1)) > 0.$$

Sustituyendo $h(\cdot)$ por la función $h(\cdot; h_0, h_1)$ que hemos construido, llegamos a d). \triangleright

§ 10. Condiciones de extremo suficientes

En este párrafo mostraremos, en primer lugar, que las condiciones necesarias, de las cuales hemos hablado en los puntos 9.1 y 9.2, de hecho coinciden con las condiciones suficientes y, en segundo lugar, mantendremos ciertas ideas generales relacionadas con estas últimas condiciones.

10.1. Condiciones suficientes en los problemas con igualdades y desigualdades

10.1.1. Planteamiento del problema y enunciación del teorema.

Aquí se examina el mismo problema que fue planteado en el punto 9.1.1. Recordémoslo. Sean X e Y ciertos espacios normalizados; U , el entorno en X ; $f_i: U \rightarrow \mathbb{R}$, $i = 0, 1, \dots, m$, las funciones determinadas en U ; y $F: U \rightarrow Y$, la aplicación determinada en U con valores en Y . Examinemos un problema suave con acotaciones del tipo de igualdades y desigualdades:

$$f_0(x) \rightarrow \inf; \quad f_i(x) \leq 0, \quad 1 \leq i \leq m, \quad F(x) = 0. \quad (\text{Pr})$$

La función de Lagrange en el problema (Pr) tiene el siguiente aspecto:

$$\mathcal{L}(x, \lambda, y^*) = \sum_{i=0}^m \lambda_i f_i(x) + \langle y^*, F(x) \rangle, \\ \lambda \in \mathbb{R}^{m+1}, \quad y^* \in Y^*.$$

Teorema (condiciones suficientes en el problema con igualdades y desigualdades). Sean X e Y ciertos espacios banachianos (condición de banachianidad); $f_i: U \rightarrow \mathbb{R}$, $f_i(x) = 0$, $i \geq 0$, $\hat{x} \in U$, funciones dos veces diferenciables según Frechet en el entorno U ; F , la aplicación también dos veces diferenciable según Frechet en U (condición de suavidad); $\text{Im } F'(\hat{x}) = Y$ (condición de regularidad total), el conjunto

$$\Pi = \{(\lambda, y^*) \in \mathbb{R}^{m+1} \times Y^* \mid \lambda_i \geq 0, \quad i \geq 0, \\ \sum_{i=0}^m \lambda_i = 1, \quad \sum_{i=0}^m \lambda_i f_i(\hat{x}) + F'^*(\hat{x}) y^* = 0\} \neq \emptyset$$

(condición de primer orden) y que existe $\alpha > 0$ tal que

$$\max_{(\lambda, y^*) \in \Pi} \mathcal{L}_{xx}(\hat{x}, \lambda, y^*) [h, h] \geq \alpha \|h\|^2$$

para cualquier h que pertenezca al cono de variaciones admisibles

$$K := \{x \mid \langle f_i, x \rangle \leq 0, \quad 0 \leq i \leq m, \quad F'(x) x = 0\}.$$

Eso significa que \hat{x} proporciona un mínimo local al problema (Pr).

10.1.2. Lemas. La demostración del teorema se basa (aparte del lema del minimax, demostrado en el p. 9.1.2) en el resultado correspondiente al análisis convexo —lema de Hoffman— basado, a su vez, en tres hechos geométricos, cada uno de los cuales tiene importancia independiente.

Lema 1 (del cono conjugado). Sean X e Y ciertos espacios banachianos; Λ , el operador lineal continuo de X en Y , así como el epimorfismo ($\Leftrightarrow \Lambda X = Y$); y $\{x_1^*, \dots, x_s^*, \dots, x_s^*, \dots, x_s^*\}$, el conjunto de funcionales lineales en X ,

$$K := \{x \in X \mid \langle x_i^*, x \rangle \leq 0, \quad 1 \leq i \leq s, \quad \Lambda x = 0\}.$$

Entonces $K^* = \{x^* \in X^* \mid x^* + \sum_{i=1}^s \lambda_i x_i^* + \Lambda^* y^* = 0, \quad \lambda_i \geq 0, \quad y^* \in Y^*\}$.

$\triangleleft 0$. La demostración del teorema se basa:

- 1) en la fórmula de Moreau — Rocafellar (puntos 1.5 y 8.2);
- 2) en la fórmula de Dubowizki — Miliutin (puntos 1.5 y 8.2);
- 3) en el teorema de Fermat para funciones convexas (p.2.3.1);
- 4) en el lema del anulador del núcleo (p.7.2).

1. Sea $x_0^* \in K^*$. Entonces, de las definiciones se deduce que

$$p(x) := \max_{0 \leq i \leq s} \langle x_i^*, x \rangle \geq 0 \quad \forall x \in \text{Ker } \Lambda \Rightarrow 0 \in \text{absmín } (p + \delta \text{Ker } \Lambda). \quad (1)$$

En este caso, utilizando la fórmula explícita $\partial \delta \text{Ker } \Lambda = (\text{Ker } \Lambda)^{\perp}$ ^(0.4), obtenemos

$$0 \in \partial(p - \delta \text{Ker } \Lambda) = \partial p + \partial \delta \text{Ker } \Lambda \stackrel{(0.2)}{=} \text{co}\{x_0^*, \dots, x_s^*\} + \text{Im } \Lambda^*. \quad (2)$$

Sin limitar la generalidad podemos estimar que de

$$\sum_{i=1}^s \lambda_i x_i^* + \Lambda^* y^* = 0 \text{ se deduce que } \lambda_i = 0, \quad y^* = 0$$

(expulsando consecutivamente los x_k^* representados en forma de $-\left(\sum_{i=k-1}^s \lambda_i x_i^* + \Lambda^* y^*\right)$). En definitiva, de la expresión (2) obtene-

mos que

$$-x_0^* = \sum_{i=1}^s \lambda_i x_i^* + \Lambda^* y^*. \quad \triangleright$$

Lema 2 (del carácter cerrado). *Sea X un espacio banachiano; L_1 , un subespacio cerrado; y L_2 , un subespacio de dimensión finita en X . Entonces $L_1 + L_2$ será un subespacio cerrado en X .*

◁ Sea $L_2 = \text{lin} \{x_1, \dots, x_s\}$. Si $x_1 \in L_1$, entonces $L_1 + \text{lin} \{x_1\}$ será, por supuesto, un subespacio cerrado. Pero si $x_1 \notin L_1$, en este caso, según el segundo teorema de separabilidad (p. 1.2), existirá un elemento $x_1^* \in L_1$ tal que $\langle x_1^*, x_1 \rangle = 1$. Supongamos que z pertenece a la clausura $L_1 + \text{lin} \{x_1\}$. Eso quiere decir que existen $\lambda_n \in \mathbb{R}$ y $\xi_n \in L_1$ tales que $\lambda_n x_1 + \xi_n =: z_n \rightarrow z$. Pero entonces, actuando sobre el elemento z_n mediante el elemento x_1^* , obtenemos $\lambda_n = \langle x_1^*, z_n \rangle \rightarrow \langle x_1^*, z \rangle =: \lambda \Rightarrow \xi_n = z_n - \lambda_n x_1 \rightarrow z - \lambda x_1 =: \xi \in L_1$ en virtud del carácter cerrado de L_1 y del hecho de que $\xi_n \in L_1 \Rightarrow \lambda_n x_1 + \xi_n \rightarrow \lambda x_1 + \xi$. Así pues, $L_1 + \text{lin} \{x_1\}$ está cerrado. Análogamente se demuestra que $L_1 + \text{lin} \{x_1, x_2\}, \dots, L_1 + \text{lin} \{x_1, \dots, x_s\} = L_1 + L_2$ también está cerrado. \triangleright

Lema (de dualidad del problema de la distancia más corta). *Sea X un espacio normalizado; y A , un conjunto convexo no vacío en X . Entonces $d(x, A, X) = \sup \{ \langle x^*, x \rangle - sA(x^*) \mid \|x^*\| \leq 1 \}$, donde $d(x, A, X) := \inf \{ \|x - y\| \mid y \in A \}$ es la distancia entre el punto x y A .*

◁ Es fácil comprender que $x \rightarrow d(x, A, X)$ es una función continua y convexa (debido a la convexidad de A) y, por consiguiente, es una función cerrada. Según la definición, dicha función es la convolución de la norma ($\|x\| = N(x)$) y de la función indicadora del conjunto A :

$$d(x, A, X) = (N \oplus \delta A)(x).$$

Utilizando la fórmula de la función conjugada con la convolución (p. 1.5.4), así como la fórmula $N^*(x^*) = \delta BX^*(x^*)$, deducimos la siguiente ecuación:

$$ld(\cdot, A, X)(x^*) = \delta BX^*(x^*) + sA(x^*).$$

Aplicando seguidamente el teorema de Fenchel — Moreau (p. 8.1.3), obtenemos $d(x, A, X) = l(l(d(\cdot, A, X))) \stackrel{\text{def}}{=} \sup \{ \langle x^*, x \rangle - sA(x^*) \mid \|x^*\| \leq 1 \}$. \triangleright

Lema 4 (de Hoffman). *Sean X, Y ciertos espacios banachianos, $\Lambda \in \mathcal{L}(X, Y)$, $\Lambda X = Y$, $x_i^* \in X^*$, $i = 1, \dots, s$, $K = \{x \mid \langle x_i^*, x \rangle \leq 0, i = 1, \dots, s, \Lambda x = 0\}$. Entonces existirá una constante $C > 0$ tal que*

$$d(x, K, X) \leq C \left(\sum_{i=1}^s \langle x_i^*, x \rangle_+ + \|\Lambda x\| \right) \\ (a_+ := \text{máx}(a, 0)),$$

◁ Supongamos que $L = \text{lin} \{x_1^*, \dots, x_n^*\} + \text{Im } \Lambda^*$. Según el lema del anulador del núcleo de un operador regular, tenemos $\text{Im } \Lambda^* = (\text{Ker } \Lambda)^\perp$. Pero el propio anulador siempre está cerrado, por eso, en virtud del lema 2 (del carácter cerrado), L permanecerá cerrado en X^* y, por consiguiente, también permanecerá cerrado el espacio banachiano. Denotemos

$$\Lambda_1(\lambda, y^*) = \sum_{i=1}^n \lambda_i x_i^* + \Lambda^* y^*,$$

$$\Lambda_1 \in \mathcal{L}(\mathbb{R}^n \times Y, L).$$

En vista de que Λ_1 es un operador sobreyectivo, con arreglo al lema del operador inverso derecho (p. 7.2), habrá un operador $M_1: L \rightarrow \mathbb{R}^n \cdot Y^*$ tal que $\Lambda_1 M_1 = I_L$, $\|M_1 x^*\| \leq C \|x^*\|$, es decir, si $\|x^*\| \leq 1$ y $M_1 x^* = (\lambda, y^*)$, obtendremos

$$\|M_1 x^*\|_{\mathbb{R}^n \cdot Y^*} = \sum_{i=1}^n |\lambda_i| + \|y^*\| \leq C \Rightarrow \|y^*\| \leq C, \quad |\lambda_i| \leq C.$$

Por eso, según los lemas 1 y 3 y tomando en consideración el hecho de que $sK(x^*) = \delta(-K^*)(x^*)$ (por definición), obtenemos

$$\begin{aligned} d(x, K, X) &= \sup \{ \langle x^*, x - sK(x^*) \mid \|x^*\| \leq 1 \} = \\ &= \sup \{ \langle x^*, x \rangle - \delta(-K^*)(x^*) \mid \|x^*\| \leq 1 \} = \\ &= \sup \left\{ \langle x^*, x \rangle \mid x^* = \sum_{i=1}^n \lambda_i x_i^* + \Lambda^* y^*, \lambda_i \geq 0, \right. \\ & \left. y^* \in Y^* \mid \|x^*\| \leq 1 \right\} \leq \sup \left\{ \left\langle \sum_{i=1}^n \lambda_i x_i^* + \Lambda^* y^*, x \right\rangle \mid 0 \leq \right. \\ & \left. \leq \lambda_i \leq C, \|y^*\| \leq C \right\} \leq C \left(\sum_{i=1}^n \langle x_i^*, x \rangle_+ + \|\Lambda_x\| \right). \quad \triangleright \end{aligned}$$

Lema 5 (de compacidad de \mathbb{J}). *Supongamos que se cumplen las condiciones del teorema. En este caso el conjunto de factores lagrangianos $\mathbb{J} = \{(\lambda, y^* \in \mathbb{R}^{m+1} \cdot Y^* \mid \lambda \geq 0, \sum_{i=0}^m \lambda_i = 1, \sum_{i=0}^m \lambda_i x_i^* + \Lambda^* y^* = 0)\}$ será el compacto $(x_i^* := f_i'(\bar{x}), i = 0, \dots, m, \Lambda = F'(\bar{x}))$.*

◁ Examinemos el simplex $\Sigma = \{\lambda \in \mathbb{R}^{m+1} \mid \lambda \geq 0, \sum_{i=0}^m \lambda_i = 1\}$ y la aplicación $\varphi: \Sigma \rightarrow X^*$ dada por la fórmula $\varphi(\lambda) = \sum_{i=0}^m \lambda_i x_i^*$. Según la definición, $(\lambda, y^*) \in \mathbb{J} \Leftrightarrow \varphi(\lambda) + \Lambda^* y^* = 0$. Debido al carácter cerrado de $\text{Im } \Lambda^*$ (según el lema del anulador

del núcleo de un operador regular, $\text{Im } \Lambda^* = (\text{Ker } \Lambda)^\perp$ y el propio anulador siempre permanecerá cerrado), así como a la igualdad $\text{Ker } \Lambda^* = \{0\}$

$(h^* \in \text{Ker } \Lambda^* \Rightarrow \langle \Lambda^* h^*, x \rangle = 0 \quad \forall x \Rightarrow \langle h^*, \Lambda x \rangle = 0 \quad \forall x \Rightarrow h^* = 0)$, es aplicable el teorema de Banach acerca del operador inverso (p. 7.1).

Por eso la aplicación $\Lambda^* : Y^* \rightarrow \text{Im } \Lambda^*$ tiene, consiguientemente, un subconjunto inverso $\Lambda^{*-1}\varphi(\Sigma)$ compacto y, por lo tanto, también será compacto el conjunto $\{(\lambda, y^*) \in \mathbb{J}\} = \{(\lambda, -\Lambda^{*-1}\varphi(\lambda)) \mid \lambda \in \Sigma\}$. \triangleright

10.1.3. Demostración del teorema. Mostremos que existe $\delta > 0$ tal que las condiciones

$$f_i(\hat{x} + h) \leq 0, \quad i \geq 0, \quad F(\hat{x} + h) = 0 \quad (1)$$

son contradictorias cuando $\|h\| < \delta$, $h \neq 0$. De aquí se deducirá inmediatamente que $\hat{x} \in \text{locím Pr}$. En efecto, supongamos que el vector h satisface las condiciones (1) y $\|h\| < \delta_1$. Entonces, según la fórmula de Taylor,

$$f_i(\hat{x} + h) = \langle f'_i(\hat{x}), h \rangle + (1/2) f''_i(\hat{x})[h, h] + r_i(h), \quad i \geq 0,$$

$$F(\hat{x} + h) = F'(\hat{x})[h] + (1/2) F''(\hat{x})[h, h] + r(h),$$

y, suponiendo que $x_i^* = f'_i(\hat{x})$, $a_i = (1/2) f''_i(\hat{x})[h, h]$, $i \geq 0$,

$$\Lambda = F'(\hat{x}), \quad y = \frac{1}{2} F''(\hat{x})[h, h], \quad f(x) = \max_{0 \leq i \leq m} f_i(x),$$

obtenemos

$$\langle x_i^*, h \rangle + a_i = f_i(\hat{x} + h) \leq 0, \quad i \geq 0, \quad \Lambda h + y = 0; \quad (2)$$

además

$$\langle x_i^*, h \rangle + a_i \leq |a_i| \leq C_1 \|h\|^2, \quad \|\Lambda h\| = \|y\| \leq C_1 \|h\|^2. \quad (3)$$

De la igualdad $\sum_{i=1}^m \lambda_i \langle x_i^*, x \rangle + \langle \Lambda^* y^*, x \rangle = 0$, $\lambda_i \geq 0$, $\sum_{i=0}^m \lambda_i = 1$ se deduce que $\sum_{i=0}^m \lambda_i \langle x_i^*, x \rangle = 0 \quad \forall x \in \text{Ker } \Lambda$. De aquí $\max_{0 \leq i \leq m} \langle x_i^*, x \rangle \geq 0 \quad \forall x \in \text{Ker } \Lambda$, por consiguiente, se puede aplicar el lema de minimax (p. 9.1.2). Como resultado obtenemos

$$\begin{aligned} \max_{0 \leq i \leq m} f_i(\hat{x} + h) &= \max_{0 \leq i \leq m} (\langle x_i^*, h \rangle + a_i) \geq \min_{\Lambda x + y = 0} \\ &\max_{0 \leq i \leq m} (\langle x_i^*, x \rangle + a_i) \max_{(\lambda, y^*) \in \mathcal{J}} \left\{ \frac{1}{2} \mathcal{L}_{xx}(\hat{x}, \lambda, y^*)[h, h] + \right. \\ &\left. + \sum_{i=0}^m \lambda_i r_i(h) + \langle y^*, r(h) \rangle \right\}. \end{aligned} \quad (4)$$

La distancia desde h hasta el cono se estima con arreglo al lema de Hoffman y luego, según (3):

$$d(h, K, X) \leq C_2 \left\{ \sum_{i=0}^m \langle x_i^*, h \rangle_+ + \|\Lambda h\| \right\} \leq C_3 \|h_2\|^2.$$

Por consiguiente, $h = h_1 + h_2$, donde $h_1 \in K$, mientras que $\|h_2\| \leq C_3 \|h\|^2$. Supongamos que δ_2 se ha elegido de tal modo que de $\|h\| \leq \delta_2$ se deduce que $C_3 \|h\| \leq 1/2$. Entonces

$$\|h_1\| \geq \|h\| - \|h_2\| \geq \|h\| (1 - C_3 \|h\|) \geq \|h\| / 2$$

y, por lo tanto,

$$\|h_2\| \leq 4C_3 \|h_1\|^2. \quad (5)$$

Por último debemos señalar que del lema 5 (acerca de la compacidad de \mathcal{J}) se deduce que si $(\lambda, y^*) \in \mathcal{J}$, entonces $\|y^*\| \leq C_4$. Sea δ_3 tan ínfimo que de $\|h\| \leq \delta_3$ se deduzca la desigualdad

$$\left| \sum_{i=0}^m \lambda_i r_i(h) + \langle y^*, r(h) \rangle \right| \leq \frac{\alpha}{4} \|h_1\|^2. \quad (6)$$

Ahora agrupemos las condiciones 1, 4, 5 y 6 del teorema, denotando $C_5 = \max_{(\lambda, y^*) \in \Lambda} \|\mathcal{L}_{xx}(\hat{x}, \lambda, y^*)\|$:

$$\begin{aligned} (0 \geq f(\hat{x} + h) \max_{(\lambda, y^*) \in \mathcal{J}} & \left(\frac{1}{2} \mathcal{L}_{xx}(\hat{x}, \lambda, y^*) [h, h] + \sum_{i=0}^m \lambda_i r_i(h) + \right. \\ & \left. + \langle y^*, r(h) \rangle \right) \geq \frac{1}{2} \max_{(\lambda, y^*) \in \mathcal{J}} \mathcal{L}_{xx}(\hat{x}, \lambda, y^*) [h_1 + h_2, h_1 + h_2] - \\ & - \frac{\alpha}{4} \|h_1\|^2 \geq \frac{\alpha}{2} \|h_1\|^2 - 4C_3 C_5 \|h_1\|^3 - 8C_3^2 C_5 \|h_1\|^4 - \frac{\alpha}{4} \|h_1\|^2 > 0, \end{aligned}$$

tan sólo en el caso de que de $\|h\| < \delta \leq \min(\delta_1, \delta_2, \delta_3)$ se deduzca la desigualdad

$$4C_3 C_5 \|h_1\|^3 + 8C_3^2 C_5 \|h_1\|^4 < \frac{\alpha}{4} \|h_1\|^2.$$

Hemos obtenido una contradicción: $0 \geq f(\hat{x} + h) > 0$. \triangle

10.2. Elementos de la teoría general del campo

10.2.1. Construcción del campo para problemas de dimensión finita con igualdades.

Sea U un entorno en \mathbb{R}^n , $f: U \rightarrow \mathbb{R}$, $F: U \rightarrow \mathbb{R}^m$. Examinemos un problema de dimensión finita con igualdades:

$$f(x) \rightarrow \inf; F(x) = 0. \quad (\text{Pr})$$

Llámanse *perturbación estandarizada del problema* (Pr) la serie de problemas con parámetro $z \in \mathbb{R}^m$:

$$f(x) \rightarrow \inf; \quad F(x) = z. \quad (\text{Pr}_z)$$

Teorema (del campo en problemas de dimensión finita con igualdades). Sea $f, F \in C^2(U)$ (condición de suavidad); $x \in U, F(\hat{x}) = 0, \text{Im } F'(\hat{x}) = \mathbb{R}^m$ (condición de regularidad); y supongamos que existe un factor lagrangiano $\hat{y} \in \mathbb{R}^m$ tal que para la función de Lagrange del problema Pr con factor unidad lagrangiano y con la funcional

$$\mathcal{L}(x, y) = f(x) + \langle y, F(x) \rangle$$

se cumple:

la condición necesaria de mínimo de primer orden

$$0 = \hat{\mathcal{L}}_x = f'(\hat{x}) + \langle \hat{y}, F'(\hat{x}) \rangle (\hat{\mathcal{L}}_x := \mathcal{L}_x(\hat{x}, \hat{y})); \quad (1)$$

y la condición suficiente de mínimo de segundo orden

$$\begin{aligned} \hat{\mathcal{L}}_{xx}[h; h] &> 0 \quad \forall h \in \text{Ker } F'(\hat{x}), \\ h &\neq 0 \quad (\hat{\mathcal{L}}_{xx} := \mathcal{L}_{xx}(\hat{x}, \hat{y})). \end{aligned} \quad (2)$$

Entonces existirá un entorno V del punto $0 \in \mathbb{R}^m$, un entorno $U' \subset U$ del punto \hat{x} , y una función $\varphi: V \rightarrow U \cdot \mathbb{R}^m, \varphi \in C^1(V), \varphi(z) = (x(z), y(z)), \varphi(0) = (\hat{x}, \hat{y})$ tales que

$$\mathcal{L}_x(x, y) = 0, \quad F(x) = z, \quad x \in U', \quad z \in V.$$

si y sólo si $x = x(z), y = y(z)$. En este caso $x(z) \in \text{locmín Pr}_z$.

◁ Introduzcamos la aplicación $\Psi: U \cdot \mathbb{R}^m \rightarrow \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$ que actúa con arreglo a la fórmula $\Psi(x, y) = (f'(x) + \langle y, F'(x) \rangle, F(x))$ y mostremos que Ψ satisface las exigencias del teorema de la función inversa (p. 1.4.4). Claro está que $\Psi(\hat{x}, \hat{y})^{(1)} 0$ y $\Psi \in C^1(U \times \times \mathbb{R}^m)$ (debido a la condición de suavidad). Demostremos que el jacobiano de la aplicación $\Psi \det \Psi(\hat{x}, \hat{y}) \neq 0$. Tenemos

$$\begin{aligned} \Psi'(\hat{x}, \hat{y})[(x, y)] &= \Psi_x(\hat{x}, \hat{y})[x] + \Psi_y(\hat{x}, \hat{y})[y] = (\hat{\mathcal{L}}_{xx}[x] + \\ &+ \langle y, F'(\hat{x}), F'(\hat{x})[x] \rangle). \end{aligned}$$

Si $(x, y) \in \text{Ker } \Psi'(\hat{x}, \hat{y})$, entonces $F'(\hat{x})x = 0$ y

$$\hat{\mathcal{L}}_{xx}[x] + \langle y, F'(\hat{x}) \rangle = 0. \quad (3)$$

Multipliquemos escalarmente por x ambos miembros de la igualdad 3. Entonces, como $F'(\hat{x})x = 0$, resulta que $\hat{\varphi}_{xx}[x, x] = 0 \Rightarrow x = 0$. Por consiguiente, de la expresión (3) se deduce que $\text{Ker } \Psi'(\hat{x}, \hat{y}) = 0$, es decir, que $\det \Psi'(\hat{x}, \hat{y}) \neq 0$. Según el teorema

de la función inversa, existirá un entorno V del punto $0 \in \mathbb{R}^m$ y una aplicación $\mathcal{L}(z) = (x(z), y(z))$ tales que

$$\psi(x(z), y(z)) = (0, z) \Leftrightarrow \mathcal{L}_x(x(z), y(z)) = 0,$$

$$F(x(z)) = z.$$

Nos queda demostrar que $x(z) \in \text{locmín Pr}_z$. En virtud de la dimensión finita del problema y de la condición (2) del teorema, existirá $\beta > 0$ para el cual $\langle \hat{\mathcal{L}}_{xx} h, h \rangle \geq \beta \|h\|^2 \quad \forall h \in \text{Ker } F'(x)$. Elijamos un entorno $V_1 \subset V$ tan pequeño que para cualquier $z \in V_1$ se cumplan

$$\|\mathcal{L}_{xx}(x(z), y(z)) - \hat{\mathcal{L}}_{xx}\| \leq \beta/4, \quad (4)$$

$$\text{Im } F'(x(z)) = \mathbb{R}^m, \quad (5)$$

$$\langle \hat{\mathcal{L}}_{xx} h, h \rangle \geq (\beta/2) \|h\|^2 \quad \forall h \in \text{Ker } F'(x(z)). \quad (6)$$

En efecto, dado que las aplicaciones $\psi(z)$ y $(x, y) \rightarrow \mathcal{L}_{xx}(x, y)$ son continuas en los entornos de cero y de (x, y) , en este caso es posible satisfacer la condición (4) respectivamente. Sin embargo, la condición (5) se satisface en virtud de que el rango de la matriz continua $F'(x)$ es localmente constante, mientras que la condición (6) puede satisfacerse debido a la continuidad de la aplicación $z \rightarrow F'(x(z))$ y la expresión (4).

Así, para $h \in \text{Ker } F'(x(z))$,

$$\begin{aligned} \langle \mathcal{L}_{xx}(x(z), y(z)) h, h \rangle &= \langle \hat{\mathcal{L}}_{xx} h, h \rangle + \\ &+ \langle \mathcal{L}_{xx}(x(z), y(z)) - \hat{\mathcal{L}}_{xx} h, h \rangle \geq (\beta/2) \|h\|^2 - (\beta/4) \|h\|^2 = (\beta/4) \|h\|^2. \end{aligned}$$

Por eso en el punto $x(z)$, $z \in V_1$ se cumplen las condiciones suficientes de extremo. \triangleleft

También podría ser examinada la variante de dimensión infinita del teorema, pues la misma se demuestra de manera análoga a la variante de dimensión finita.

El campo que se construye en el punto siguiente es estructuralmente idéntico al ya construido. La diferencia consiste en que en el cálculo clásico de variaciones, en calidad de «parámetro perturbador» se adoptan las condiciones de frontera en el extremo derecho.

10.3. Teoría del campo y condiciones suficientes en un problema elemental del c.c.v.

En este párrafo se ofrece un fragmento de la teoría del campo y de la teoría de las condiciones suficientes de extremo en el cálculo de variaciones, tomando como ejemplo un problema elemental.

10.3.1. Campo de extremales y construcción del campo central. Supongamos que en un problema elemental (Pr) del c.c.v. (p. 9.2.1), $\hat{x}(\cdot)$ es cierta extremal (es decir, en $\hat{x}(\cdot)$ se cumple la ecuación de

Euler) de una familia de extremales $\{x(\cdot, \lambda)\}$, $x(\cdot, \lambda) \in C^1([t_0, t_1], \mathbb{R}^n)$ con parámetro $\lambda \in \Lambda \in (\mathbb{R}^n)$.

Dícese que $\hat{x}(\cdot)$ está rodeado por un campo de extremales $x(t, \lambda)$, si existe un entorno G de la gráfica $\Gamma_{\hat{x}} = \{(t, x(t)) \in \mathbb{R}^{n+1} \mid t \in [t_0, t_1]\}$, tal que para cualquier punto (τ, ξ) del referido entorno hay una sola extremal de la familia que pasa por ese punto. Mejor dicho, se supone que existe una función $\lambda : G \rightarrow \mathbb{R}^n$, $\lambda = \lambda(\tau, \xi)$ de una clase $C^1(G)$ tal que $x(\tau, \lambda) = \xi \Rightarrow \lambda = \lambda(\tau, \xi)$. La función $u : G \rightarrow \mathbb{R}^n$, $u(\tau, \xi) = \frac{d}{dt} x(t, \lambda, (\tau, \xi)) \mid t = \tau$ se llama *función de inclinación del campo*.

Si existe un punto (t_*, x_*) tal que $x(t_*, \lambda) = x$ para todos $\lambda \in \Lambda$, decimos que $\hat{x}(\cdot)$ está rodeado por un campo central de extremales. El punto (t_*, x_*) se llama *centro del campo*, mientras que la familia $x(t, \lambda)$ se denomina *campo central de extremales*.

Teorema. Sea $\hat{x}(\cdot) \in C^2([t_0, t_1])$ la extremal en un problema elemental del c.c.v.; donde $L \in C^3(U)$ es un integrante, y U , cierto entorno de la gráfica ampliada $\{(t, \hat{x}(t), \dot{\hat{x}}(t)) \mid t \in [t_0, t_1]\}$; además, en $\hat{x}(\cdot)$ se cumplen las condiciones vigorizadas de Legendre y Jacobi. En este caso es posible rodear $\hat{x}(\cdot)$ por un campo central de extremales.

◁ Escribamos la ecuación de Euler:

$$-\frac{d}{dt} L_x(t, x, \dot{x}) + L_x(t, x, \dot{x}) = 0 \iff L_{xx}(t, x, \dot{x}) \ddot{x} + L_{xx}(t, x, \dot{x}) \dot{x} + L_{xt}(t, x, \dot{x}) - L_x(t, x, \dot{x}) = 0.$$

En vista de que se cumple la condición vigorizada de Legendre, es decir, la desigualdad $L_{xx}(t) > 0 \forall t \in [t_0, t_1]$, en virtud de la continuidad de la función L_{xx} (recordemos que $L \in C^3(U)$), se hallará

$$U_1 \in v(\mathbb{R}^{2n+1}), \quad U_1 \subset U, \\ (t, \hat{x}(t), \dot{\hat{x}}(t)) \in U_1 \quad \forall t \in [t_0, t_1]$$

tal que $L_{xx}(t, x, \dot{x}) > 0 \forall (t, x, \dot{x}) \in U_1$. Eso significa que la ecuación de Euler en la región de U equivale al sistema solucionado respecto a las derivadas

$$\dot{x} = y, \quad \dot{y} = \Phi(t, x, y),$$

donde

$$\Phi(t, x, y) = L_{xt}(t, x, y) - L_x(t, x, y) - L_{xx}(t, x, y)y.$$

En virtud de la supuesta suavidad del integrante, la función Φ es (dos veces) continuamente diferenciable. Eso significa que, según el teorema local de existencia [ATF, pág. 186], el teorema global de existencia y la dependencia continua de la solución respecto a los datos iniciales [ATF, pág. 195], se hallarán $\varepsilon > 0$ y $\delta > 0$ tales que:

- a) la solución $\hat{x}(\cdot)$ puede extenderse al segmento $[t_0 - \varepsilon, t_1 + \varepsilon]$;
 b) a cualquier $\lambda \in \mathbb{R}^n$ ($|\lambda| < \delta$) en el segmento $[t_0 - \varepsilon, t_1 + \varepsilon]$ le corresponde una solución $x(\cdot, \lambda)$ de la ecuación de Euler con datos iniciales $x(t_*) = \hat{x}(t_*) = \dot{\hat{x}}(t_*) + \lambda$, donde t_* es cierto punto del intervalo $(t_0 - \varepsilon, t_0)$.

Según el teorema de la dependencia diferenciable de los datos iniciales [ATF, pág. 204], la función

$$(t, \lambda) \rightarrow x(t, \lambda) = (x_1(t, \lambda_1, \dots, \lambda_n), \dots, x_n(t, \lambda_1, \dots, \lambda_n))$$

es continuamente diferenciable. Mostremos que la extremal $\hat{x}(\cdot)$ está rodeada por un campo central de extremales $x(\cdot, \lambda)$.

Diferenciando la función $x(t, \lambda)$ respecto a λ , suponiendo que $\lambda = 0$ y denotando

$$x_\lambda(t, \lambda)|_{\lambda=0} = H(t, t_*),$$

$$\left(H_{ij}(t, t_*) = \frac{\partial x_i(t, \lambda)}{\partial \lambda_j} \right) \Big|_{\lambda=0}, \quad i, j = 1, \dots, n,$$

obtenemos (dado que $x(t, \lambda)$ es una extremal para cualquier λ , $|\lambda| < \delta$)

$$0 \equiv \frac{\partial}{\partial \lambda} \left(-\frac{d}{dt} L_x(t, x(t, \lambda), \dot{x}(t, \lambda)) + L_x(t, x(t, \lambda), \dot{x}(t, \lambda)) \right) \Big|_{\lambda=0} \Rightarrow -\frac{d}{dt} (\hat{L}_{xx}(t) \dot{H}(t, t_*) + \hat{L}_{xx}(t) \times \\ \times H(t, t_*)) + L_{xx}(t) H(t, t_*) + \hat{L}_{xx}(t) H(t, t_*) = 0.$$

Resulta que la matriz $H(\cdot, t_*)$ satisface la ecuación de Jacobi. Además se cumplen las siguientes condiciones iniciales

$$H(t_*, t_*) = \frac{\partial}{\partial \lambda} x(t_*, \lambda) \Big|_{\lambda=0} = \frac{\partial}{\partial \lambda} \hat{x}(t_*) = 0,$$

$$\dot{H}(t_*, t_*) = \frac{\partial}{\partial \lambda} \dot{x}(t_*, \lambda) \Big|_{\lambda=0} = \frac{\partial}{\partial \lambda} (\dot{\hat{x}}(t_*) + \lambda) = 1.$$

Sea $H(t, t_0)$ la solución matricial de la ecuación de Jacobi para las condiciones $H(t_0, t_0) = 0$, $\dot{H}(t_0, t_0) = 1$. Como se cumple la condición vigorizada de Jacobi, eso significa que no existe ninguna solución no trivial h de la ecuación jacobiana que satisface las condiciones $h(t_0) = h(\tau) = 0$, $t_0 < \tau \leq t_1$ (p. 9.2.1). Así pues, la condición vi-

gorizada de Jacobi equivale a la no degeneración de la matriz $H(t, t_0)$ para cualquier $t \in [t_0, t_1]$. Pero en este caso, otra vez en virtud del teorema global de existencia y la dependencia continua entre la solución y los datos iniciales [ATF, pág. 195] (para la ecuación de Jacobi que también, por lo visto, se reduce a un sistema solucionado de primer orden), cuando los valores de t_* y t_0 son bastante parecidos la matriz $H(t, t_*)$ resulta no degenerada para cualquier $t \in [t_0, t_1]$.

Examinemos la aplicación $\Psi(t, \lambda) = (t, x(t, \lambda))$ en cierto punto $(\bar{t}, 0)$, $\bar{t} \in [t_0, t_1]$. Tenemos $\det \Psi'(\bar{t}, 0) = \det \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ x_t(\bar{t}, 0) & x_\lambda(\bar{t}, 0) \end{pmatrix}$
 $\det H(\bar{t}, t_*) \neq 0$.

Esto significa que, según el teorema de función inversa, se hallará $\delta = \delta(\bar{t}) > 0$ tal que si solamente $|\bar{t} - \tau| < \delta$, $|\xi - \hat{x}(\bar{t})| < \delta$, existirá el único $\lambda = \lambda(\tau, \xi)$ tal que

$$\Psi(\tau, \lambda(\tau, \xi)) = (\tau, \xi) \Leftrightarrow x(\tau, \lambda(\tau, \xi)) = \xi.$$

En virtud de la compacidad de la gráfica $\Gamma_x = \{(t, x(t)) \mid t \in [t_0, t_1]\}$, es posible hallar un valor de δ_0 tal que para cualquier punto (τ, ξ) , $|\xi - \hat{x}(\tau)| < \delta_0$ exista el único (según se entiende bien) valor de $\lambda = \lambda(\tau, \xi)$ con el que $x(\tau, \lambda(\tau, \xi)) = \xi$. En este caso la suavidad de la función λ es igual que la de x , es decir, C^2 . Por lo tanto, la construcción del campo central que rodea la extremal ha terminado.

10.3.2. S-función y su diferencial. Sea $x(\cdot, \lambda)$ el campo central (con su centro t_*) que rodea la extremal $\hat{x}(\cdot)$. La función

$$S(\tau, \xi) = \int_{t_*}^{\tau} L(t, x(t, \lambda(\tau, \xi)), \dot{\hat{x}}(t, \lambda(\tau, \xi))) dt$$

se llama *S-función del campo central* $x(\cdot, \lambda)$. Conforme a la definición de campo y a su función de inclinación, tenemos

$$x(\tau, \lambda(\tau, \xi)) = \xi, \quad (1)$$

$$\dot{x}(\tau, \lambda(\tau, \xi)) = u(\tau, \xi). \quad (2)$$

Supongamos que el integrante L es continuamente diferenciable en cierto entorno de la gráfica $\{(t, \hat{x}(t), \dot{\hat{x}}(t)) \mid t \in [t_0, t_1]\}$. Entonces tendrá lugar la siguiente fórmula para la diferencial de la función S :

$$dS(\tau, \xi) = \langle L(\tau, \xi, u(\tau, \xi)) - \langle L_x(\tau, \xi, u(\tau, \xi)), u(\tau, \xi) \rangle \rangle d\tau + \langle L_x(\tau, \xi, u(\tau, \xi)), d\xi \rangle.$$

Efectivamente, diferenciando la integral con una cota superior variable y utilizando la continuidad de \dot{x}_λ que se desprende de que $x \in C^2$, obtenemos

$$\frac{\partial S}{\partial \tau} = L(\tau, \xi, u(\tau, \xi)) + \int_{t_*}^{\tau} (\langle L_x(t, x(t, \lambda(\tau, \xi))), \dot{x}(t, \lambda(\tau, \xi)) \rangle, x_\lambda(t, \lambda(\tau, \xi)) \lambda_\tau(\tau, \xi) + \langle L_x(t, x(t, \lambda(\tau, \xi))), \dot{x}(t, \lambda(\tau, \xi)) \rangle, \dot{x}(t, \lambda(\tau, \xi)) \lambda_\tau(\tau, \xi)) dt.$$

Integrando por partes el segundo sumando de la integral, teniendo en cuenta la expresión 2 y utilizando el hecho de que $x(\cdot, \lambda)$ es una external, obtenemos

$$\frac{\partial S}{\partial \tau} = L(\tau, \xi, u(\tau, \xi)) + \langle L_x(t, x(t, \lambda(\tau, \xi))), \dot{x}(t, \lambda(\tau, \xi)) \rangle, x_\lambda(t, \lambda(\tau, \xi)) \lambda_\tau(\tau, \xi) \Big|_{t_*}^{\tau}. \quad (3)$$

Como $x_\lambda(t_*, \lambda(\tau, \xi)) = 0$ (puesto que t_* es el centro del campo), y diferenciando respecto a τ ambos miembros de la ecuación (1), tenemos

$$\dot{x}(\tau, \lambda(\tau, \xi)) + x_\lambda(\tau, \lambda(\tau, \xi)) \lambda_\tau(\tau, \xi) = 0,$$

seguidamente, efectuando las sustituciones respectivas en (3), obtenemos la relación necesaria:

$$\frac{\partial S}{\partial \tau} = L(\tau, \xi, u(\tau, \xi)) - \langle L_x(\tau, x(\tau, \lambda(\tau, \xi))), u(\tau, \lambda(\tau, \xi)) \rangle, u(\tau, \xi).$$

La fórmula para $\partial S / \partial \xi$ se deduce análogamente integrando por partes y utilizando la igualdad

$$x_\lambda(\tau, \lambda(\tau, \xi)) \lambda_\xi(\tau, \xi) = 1$$

(se obtiene diferenciando respecto a ξ ambos miembros de la igualdad 1).

10.3.3. Formulación del teorema y deducción de las condiciones suficientes en un problema elemental del c.c.v. Fórmula principal de Weierstrass.

Teorema. Sea $\hat{x}(\cdot) \in C^2([t_0, t_1], \mathbf{R}^n)$ una extremal admisible en el problema elemental (Pr), (p. 9.2.1). El integrante $L \in C^3(V \cdot \mathbf{R}^n)$, donde $V \subset \mathbf{R}^{n+1}$ es cierto entorno de la gráfica ampliada $\{(t, x(t)) \mid t \in [t_0, t_1]\}$; en $\hat{x}(\cdot)$ se cumplen las condiciones vigorizadas de Legendre y Jacobi y el integrante L es casi regular en V . En este caso $\hat{x}(\cdot)$ proporcionará un mínimo fuerte al problema (Pr).

◁ Las condiciones del teorema permiten rodear $\hat{x}(\cdot)$ (p. 10.3.1) por un campo central de extremales $x(\cdot, \lambda)$ que recubren cierto entor-

no simplemente convexo $U \in V$ de la gráfica $\{(t, x(t)) \mid t \in [t_0, t_1]\}$. Sea $x(\cdot) \in KC^1([t_0, t_1], \mathbb{R}^n)$ una función arbitraria admisible cuya gráfica se halla en ese entorno. Entonces

$$\begin{aligned} S(t_1, x_1) - S(t_0, x_0) &= \int_{t_0}^{t_1} dS(t, x(t)) = \\ &= \int_{t_0}^{t_1} dS(t, \hat{x}(t)) = \int_{t_0}^{t_1} (\hat{L}(t) - \hat{L}_x(t), \dot{\hat{x}}(t)) dt + \\ &\quad + \int_{t_0}^{t_1} \langle \hat{L}_x(t), d\hat{x}(t) \rangle = \int_{t_0}^{t_1} \hat{L}(t) dt = \mathcal{J}(\hat{x}(\cdot)). \end{aligned}$$

De aquí

$$\begin{aligned} \mathcal{J}(x(\cdot)) - \mathcal{J}(\hat{x}(\cdot)) &= \int_{t_0}^{t_1} L(t, x(t), \dot{x}(t)) dt - \int_{t_0}^{t_1} dS(t, x(t)) = \\ &= \int_{t_0}^{t_1} L(t, x(t), \dot{x}(t)) - L(t, x(t), u(t, x(t))) - \\ &\quad - \langle L_x(t, x(t), u(t, x(t))), \\ &\quad \dot{x}(t) - u(t, x(t)) \rangle dt = \int_{t_0}^{t_1} \mathcal{E}(t, x(t), u(t, x(t)), \\ &\quad \dot{x}(t)) dt. \end{aligned}$$

Esa fórmula se llama fórmula principal de Weierstrass. De la casi regularidad del integrante se deduce (p. 9.2.1) que si $(t, x) \in U$, entonces $\mathcal{E}(t, u, x, \dot{x}) \geq 0 \forall (u, \dot{x}) \in \mathbb{R}^n \cdot \mathbb{R}^n$. Así pues, $\int_{t_0}^{t_1} \mathcal{E}(t, x(t), u(t, x(t)), \dot{x}(t)) dt \geq 0$ y, por lo tanto, $\mathcal{J}(x_0(\cdot)) \geq \mathcal{J}(\hat{x}(\cdot))$, es decir, $\hat{x}(\cdot)$ proporciona un mínimo fuerte.

§ 11. Complementos

11.1. Problemas de programación lineal y convexa

A este tema (problemas convexos) le hemos dedicado bastante espacio en la primera parte del libro. Pero allí hemos enfocado las cuestiones desde posiciones elementales. Aquí volvemos a ese mismo círculo de problemas para examinarlos como si fuera desde arriba, utilizando los conocimientos adquiridos acerca del análisis funcional y convexo.

11.1.1. Teoría de dualidad en la programación lineal. Examinemos el problema de programación lineal expuesto en el p. 3.1.1:

$$\langle c, x \rangle \rightarrow \inf; Ax \leq b, \quad (\text{Pr})$$

donde $c, x \in \mathbf{R}^n$, $b \in \mathbf{R}^m$, A es una matriz de dimensiones $m \cdot n$. Incluyamos este problema en la familia de problemas con parámetro $z \in \mathbf{R}^m$:

$$\langle c, x \rangle \rightarrow \inf; Ax \leq z. \quad (\text{Pr}_z)$$

El valor numérico del problema $(\text{Pr}_z)S_{\text{Pr}} = \inf \langle c, x \rangle \mid Ax \leq z$ se llama *S-función* del problema (Pr), mientras que $S(b)$ se denomina valor del problema inicial (Pr).

Lema. *S es una función convexa cerrada.*

◁ Demostremos que la supergráfica de la función S epi $S = \{(\alpha, z) \in \mathbf{R} \cdot \mathbf{R}^m \mid S(z) \leq \alpha, z \in \text{dom } S\}$ coincide con el conjunto $K = \{(\alpha, z) \in \mathbf{R} \cdot \mathbf{R}^m \mid \exists x : \langle c, x \rangle \leq \alpha, Ax \leq z\}$ que hemos examinado en el p. 3.2.1, demostrando, ahí mismo, que K es un cono convexo cerrado. De la igualdad epi $S = K$ se deducirá inmediatamente la convexidad y el carácter cerrado de la función S .

Por una parte, si $(\alpha, z) \in K$, resultará que $\exists x' : \langle c, x' \rangle \leq \alpha, Ax' \leq z$. Por consiguiente, $S(z) = \inf \{\langle c, x \rangle \mid Ax \leq z\} \leq \alpha$ y, como el conjunto de elementos admisibles en el problema (Pr_z) no es un conjunto vacío (tiene x'), por eso $(\alpha, z) \in \text{epi } S$.

Y viceversa, supongamos que $(\alpha, z) \in \text{epi } S$, es decir, $S(z) = \inf \{\langle c, x \rangle \mid Ax \leq z\} \leq \alpha$. Eso significa que existen unas sucesiones $\{x_k\}, \{\varepsilon_k\}$ tales que $\langle c, x_k \rangle \leq \alpha + \varepsilon_k$, además, $\varepsilon_k \rightarrow +0$ cuando $k \rightarrow \infty$ y $Ax_k \leq z$. Por lo tanto, la sucesión $(\alpha - \varepsilon_k, z) \in K$ y, en virtud del carácter cerrado de K , obtenemos $(\alpha, z) \in K$. ▷

Hallemos la función $S^*(y)$ conjugada con la función S (véase en el p. 1.5.2 la transformada de Legendre — Young — Fenchel). Tenemos

$$\begin{aligned} S^*(y) &= \sup_z \langle y, z \rangle - S(z) = \sup_z \langle y, z \rangle - \inf \{ \langle c, x \rangle \mid Ax \leq \\ &\leq z \} = \sup_{z, x} \{ \langle y, z \rangle - \langle c, x \rangle \mid Ax \leq z \} = \sup_x \sup_{z \geq Ax} \{ \langle y, z \rangle - \langle c, x \rangle \} = \\ &= \begin{cases} \sup_x \{ y, Ax - \langle c, x \rangle \}, & y \leq 0, \\ +\infty, & \text{en los demás casos} \end{cases} = \begin{cases} \sup_x \langle A^*y - c, x \rangle, & y \leq 0, \\ +\infty, & \text{de lo contrario,} \end{cases} = \\ &= \begin{cases} 0, & A^*y = c, \quad y \leq 0, \\ +\infty, & \text{otra versión.} \end{cases} \end{aligned}$$

Hallemos la segunda función $S^{**}(z)$ conjugada con la función S :

$$S^{**}(z) = \sup_y \langle y, z \rangle - S^*(y) = \sup_y \{ \langle y, z \rangle \mid A^*y = c, y \leq 0 \}.$$

En este caso $S^{**}(b) = \sup \{ \langle y, b \rangle \mid A^*y = c, y \leq 0 \}$. El problema $\langle b, y \rangle \rightarrow \sup: A^*y = c, y < 0$ se llama *dual* en relación con (Pr).

Análogamente se deducen los problemas duales con respecto a los problemas de programación lineal en formas canónica y normal (véanse los ejercicios 1 y 2). La dualidad de los problemas de formas canónica y normal también se obtiene reduciéndolos a un problema general de programación lineal (Pr) para el cual ya se ha obtenido el problema dual (véase el ejercicio 3). (El modo de reducir un problema de forma normal a un problema de forma canónica se describe en el p. 3.1.1). Está claro que el problema inicial (Pr) es dual con arreglo al problema Pr^* .

Ejercicios

1. Demostrar que para el problema de forma canónica

$$\langle c, x \rangle \rightarrow \sup; \quad Ax = b, \quad x \geq 0 \quad (Pr_{can})$$

es dual el problema

$$\langle b, y \rangle \rightarrow \inf; \quad A^*y \geq c. \quad (Pr_{can}^*)$$

2. Demostrar que para el problema de forma normal

$$\langle c, x \rangle \rightarrow \sup; \quad Ax \geq b, \quad x \geq 0 \quad (Pr_{norm})$$

es dual el problema

$$\langle b, y \rangle \rightarrow \inf; \quad A^*y \geq c, \quad y \geq 0. \quad (Pr_{norm}^*)$$

3. Deducir el problema dual para un problema de forma canónica, reduciendo este último a un problema general de programación lineal.

Teorema (de dualidad). Para un par de problemas de programación lineal (Pr) y (Pr^*) tiene lugar la siguiente alternativa: o bien el valor de cualquiera de los problemas es finito (y entonces también es finito el valor del segundo, y ambos valores coinciden), o bien el conjunto de elementos admisibles en uno de los problemas es un conjunto vacío (y entonces también el otro problema es incompatible o tiene un valor infinito).

◁ Para demostrar el teorema de dualidad nos hará falta el

Ejercicio 4. Si $f: \mathbb{R}^n \rightarrow \bar{\mathbb{R}}$ es una función convexa cerrada y existe un punto z_0 con el que $f(z_0) = -\infty$, entonces $f(z) = -\infty$ para cualquier punto $z \in \text{dom } f$.

A) Sea finito $(S(b) \mid < \infty)$ el valor $S(b)$ del problema (Pr). Según el lema, S es una función convexa cerrada y, en virtud del ejercicio 4, $S(z) > -\infty$ para cualquier punto z . Según el teorema de Fenchel — Moreau (p. 1.5.3), $S^{**}(b) = S(b)$ y, por consiguiente, los valores de ambos problemas son finitos e iguales.

B) Sea $S(b) = -\infty$. Entonces, como es fácil de ver, $S^* = +\infty$, $S^{**} = -\infty$, es decir, el conjunto de elementos admisibles en el problema dual Pr^* es un conjunto vacío ($D_{Pr^*} = \emptyset$).

C) Sea $S(b) = +\infty$, es decir, el conjunto de elementos admisibles en el problema Pr es un conjunto vacío ($D_{Pr} = \emptyset$). Entonces, o bien $S(z) > -\infty$ para cualquier z y, por lo tanto, según el teorema de Fenchel — Moreau, $S^{**}(b) = S(b) = +\infty$, o bien existe un punto z_0 para el cual $S(z_0) = -\infty$, y, consiguientemente, otra vez $S^* = +\infty$, $S^{**} = -\infty$, es decir, $S^{**}(b) = -\infty$, $D_{Pr^*} = \emptyset$. ▷

11.1.2. Teorema de Kuhn — Tucker. Ya hemos tratado este tema en la primera parte del libro (p. 2.3.2), donde se ofreció la demostración elemental del referido teorema. Aquí lo deduciremos de los principales teoremas del análisis convexo.

Teorema. Supongamos que X es un espacio localmente convexo. $f_i : X \rightarrow \mathbf{R}$ son ciertas funciones convexas propias, continuas en el punto \hat{x} , y A es un conjunto convexo; además, \hat{x} proporciona un mínimo absoluto al problema

$$f_0(x) \rightarrow \inf; \quad f_i(x) \leq 0, \quad x \in A. \quad (\text{Pr})$$

En este caso, para (Pr) se cumple el principio de Lagrange.

Aquí no se expone el desciframiento del referido principio, ya que el mismo será esclarecido en el curso de la demostración. Prestemos atención al hecho de que aquí se aplican las exigencias (convexidad local de X y continuidad de f_i) que antes no existían.

$\triangleleft 0$. La demostración se basa: 1) en el teorema de Fermat para funciones convexas (p. 2.3.1); 2) en la fórmula de Moreau — Rocafellar, y 3) en la fórmula de Dubowizki — Miliutin (p. 1.5.4 y 8.2).

1. Así como procedíamos más de una vez sin limitar la generalidad, estimamos que $f_i(\hat{x}) = 0, i = 0, 1, \dots, m$. Ahora supongamos que $f(x) = \text{máx } f_i(x)$. Es evidente que si $\hat{x} \in \text{absmín Pr}$ resultará que $\hat{x} \in \text{absmín } (f + \delta A)$. Entonces, utilizando el teorema de Fermat para funciones convexas, así como las fórmulas de Moreau — Rocafellar y de Dubowizki — Miliutin, obtenemos

$$0 \in \partial(f + \delta A)(\hat{x}) \stackrel{0.2}{=} \partial f(\hat{x}) + \partial \delta A(\hat{x}) \stackrel{0.3}{=} \text{co} \{ \partial f_0(\hat{x}) \cup \dots \cup \partial f_m(\hat{x}) \} + \partial \delta A(\hat{x}). \quad (1)$$

Sólo nos queda descifrar la expresión 1 que contiene la siguiente información: existen $x_i^* \in \partial f_i(\hat{x}), \alpha_i \geq 0, \sum_{i=0}^m \alpha_i = 1$ y $\xi^* \in \partial \delta A(\hat{x})$

tales que $\sum_{i=0}^m \alpha_i x_i^* + \xi^* = 0$. De acuerdo con la definición de subdiferencial y teniendo en cuenta que $f_i(\hat{x}) = 0$, obtenemos $f_i(x) \geq \langle x_i^*, x - \hat{x} \rangle, 0 \geq \langle \xi^*, x - \hat{x} \rangle, x \in A$. Multiplicando por α_i y sumando llegamos al principio de mínimo:

$$\sum_{i=0}^m \alpha_i f_i(x) \geq 0 \quad \forall x \in A,$$

o sea, las condiciones de no negatividad α_i y de no rigidez complementaria ya se han cumplido.

11.2. Problemas de Liapunov

A esta clase de problemas se reducen muchas cuestiones de optimización, en particular, los problemas de control óptimo. Una de sus singularidades consiste en que contienen convexidad oculta, es de-

cir, estructura convexa que no se nota a primera vista. Sin embargo, precisamente la convexidad es el factor que predetermina la circunstancia de que las condiciones necesarias en los problemas de Liapunov coinciden con las condiciones suficientes y éstas se realizan en forma de principio de mínimo.

Teorema (principio de Lagrange para los problemas de Liapunov). Sea (T, \mathcal{B}, ν) un espacio métrico de medida boreliana ν (\mathcal{B} es el total de conjuntos borelianos); U , un espacio topológico; $f_i: T \cdot U \rightarrow \mathbb{R}$, ciertas funciones continuas, $i = 0, 1, \dots, m$; X , un espacio lineal; g_i , ciertas funciones convexas finitas en X cuando $i = 1, \dots, m'$ y funciones afines cuando $i = m' + 1, \dots, m$; y A , un subconjunto convexo de X ; además, el par $(\hat{x}(\cdot), \hat{x})$ proporciona un mínimo absoluto al siguiente problema*:

$$F_0(u(\cdot)) + g_0(x) \rightarrow \inf; \quad F_i(u(\cdot)) + g_i(x) \leq 0, \quad i = 1, \dots, m',$$

$$F_i(u(\cdot)) + g_i(x) = 0, \quad i = m' + 1, \dots, m, \quad x \in A,$$

$$F_i(u(\cdot)) = \int_T f_i(t, u(t)) \, d\nu.$$

Por consiguiente, para el problema (Pr) tiene lugar el principio de Lagrange, es decir, existen los factores lagrangianos $\lambda = (\lambda_0, \dots, \lambda_m) \in \mathbb{R}^{m+1}$ y $\lambda \neq 0$ tales que se cumple:

a) el principio de mínimo en u y x

$$\min_{u \in U} \sum_{i=0}^m \lambda_i f_i(t, u) = \sum_{i=0}^m \lambda_i f_i(t, \hat{u}(t))$$

casi por doquier,

$$\min_{x \in A} \sum_{i=0}^m \lambda_i g_i(x) = \sum_{i=0}^m \lambda_i g_i(\hat{x});$$

b) la condición de no negatividad

$$\lambda_i \geq 0, \quad i = 0, \dots, m;$$

c) la condición de no rigidez complementaria

$$\lambda_i (F_i(\hat{u}(\cdot)) + g_i(\hat{x})) = 0, \quad i = 1, \dots, m'.$$

Es fácil comprender que si $\lambda_0 > 0$, las condiciones a), b) serán suficientes para que $(\hat{u}(\cdot), \hat{x})$ sea la solución del problema (Pr).

◁0. La demostración del teorema se basa en los siguientes hechos: 1) en el teorema de Liapunov (p. 7.3), 2) en el teorema de Kuhn — Tucker (p.2.3.3), y 3) en las condiciones de extremo para un problema elemental de control óptimo [ATF, pág. 360].

1. Denotemos por V el conjunto de aplicaciones medibles en T y U que poseen la propiedad de que $f_i(t, u(t)) \in L_1(T, \mathcal{B}, \nu)$, y de-

* Que precisamente se denomina problema de Liapunov.

notemos por $F : V \rightarrow \mathbf{R}^{m+1}$ la aplicación $F(u(\cdot)) = (F_0(u(\cdot)), \dots, F_m(u(\cdot)))$.

Lema. La imagen $F(V)$ es un conjunto convexo en \mathbf{R}^{m+1} . $\triangle \triangle$ Sean $0 < \alpha < 1$, $\xi^j \in F(V)$, $j = 1, 2$ ($\Leftrightarrow \exists u_j(\cdot) \in V: F(u_j(\cdot)) = \xi^j$, $j = 1, 2$).

Supongamos que

$$p_i(t) = f_i(t, u_1(t)) - f_i(t, u_2(t)),$$

$$\mu(A) = \left(\int_A p_0(t) dv, \dots, \int_A p_m(t) dv \right).$$

Está claro que μ es una medida vectorial en (T, \mathcal{F}) . Además, $\mu(\emptyset) = 0$, $\mu(T) = \xi^1 - \xi^2$. Según el teorema de Liapunov (0.1), existe un conjunto A_α tal que

$$\mu(A_\alpha) = \alpha(\xi^1 - \xi^2) \stackrel{\text{def}}{=} \left(\int_{A_\alpha} p_0(t) dv, \dots, \int_{A_\alpha} p_m(t) dv \right).$$

Por lo tanto,

$$\begin{aligned} \alpha(\xi^1 - \xi^2) &= \int_{A_\alpha} f_i(t, u_1(t)) dv + \\ &+ \int_{T \setminus A_\alpha} f_i(t, u_2(t)) dv - \int_{A_\alpha} f_i(t, u_2(t)) dv - \\ &- \int_{T \setminus A_\alpha} f_i(t, u_2(t)) dv = \int_{A_\alpha} f_i(t, u_1(t)) dv = \\ &= \int_{T \setminus A_\alpha} f_i(t, u_2(t)) dv - \xi_i^2. \end{aligned}$$

De esta igualdad, pero suponiendo que

$$u_\alpha(t) = \begin{cases} u_1(t), & t \in A_\alpha, \\ u_2(t), & t \in T \setminus A_\alpha, \end{cases}$$

se deduce

$$\begin{aligned} F(u_\alpha(\cdot)) - \xi^2 &= \alpha(\xi^1 - \xi^2) \Rightarrow F(u_\alpha(\cdot)) = \\ &= \alpha\xi^1 + (1 - \alpha)\xi^2. \triangleright \triangleright \end{aligned}$$

2. Denotemos $z = (z_0, \dots, z_m) \in \mathbf{R}^{m+1}$, $\xi = (x, z)$, $\varphi_i(\xi) = g_i(x) + z_i$ y examinemos el problema

$$\varphi_0(\xi) \rightarrow \inf; \varphi_i(\xi) \leq 0, i = 1, \dots, m',$$

(Pr)

$$\varphi_i(\xi) = 0, i = m' + 1, \dots, m, \xi \in A \cdot F(V).$$

Con arreglo al lema, aquí se trata de un problema de programación convexa. Si $(\hat{u}(\cdot))$, entonces (\hat{x}) será la solución del problema

$(\overline{\text{Pr}})$, y $\xi = (\hat{x}, \hat{u}(\cdot))$, la solución de $(\overline{\text{Pr}})$. Nos queda tan sólo aplicar a (Pr) el teorema de las condiciones de extremo (0.3) y obtener las relaciones necesarias a) — c). \triangleright

11.3. Problemas de control óptimo, lineales en variables físicas

Sea $\Delta = [t_0, t_1]$ un segmento finito de una recta numérica; $a_i : \Delta \rightarrow \mathbb{R}^n$, $i = 0, 1, \dots, m$ y $A(\cdot) : \Delta \rightarrow \mathcal{L}(\mathbb{R}^n, \mathbb{R}^n)$, ciertas funciones vectoriales y matriciales; U , un espacio topológico; $f_i : \Delta \cdot U \rightarrow \mathbb{R}$, $i = 0, 1, \dots, m$ y $F : \Delta \cdot U \rightarrow \mathbb{R}^n$, ciertas funciones continuas; $\gamma_{0_i}, \gamma_{1_i}$, $i = 0, 1, \dots, m$, los elementos de \mathbb{R}^n .

El problema extremal

$$\begin{aligned} \mathcal{J}_0(x(\cdot), u(\cdot)) &\rightarrow \inf; \mathcal{J}_i(x(\cdot), u(\cdot)) \leq 0, \quad i = 1, \dots, m', \\ \mathcal{J}_i(x(\cdot), u(\cdot)) &= 0, \quad i = m' + 1, \dots, m, \end{aligned}$$

$$\dot{x}(t) = A(t)x(t) + F(t, u(t)), \quad u(t) \in U \text{ casi por doquier,}$$

$$\mathcal{J}_i(x(\cdot), u(\cdot)) =$$

$$- \int (\langle a_i(t), x(t) \rangle + f_i(t, u(t))) dt + \langle \gamma_{0_i}, x(t_0) \rangle + \langle \gamma_{1_i}, x(t_1) \rangle,$$

en el que las magnitudes relacionadas con la trayectoria física entran linealmente, se llama *problema de control óptimo, lineal en variables físicas*.

Denotemos por \mathcal{U} el conjunto de aplicaciones medibles $u : \Delta \rightarrow U$ tales que las funciones $t \rightarrow f_i(t, u(t))$, $t \rightarrow F(t, u(t))$ sean integrables. El par $(x(\cdot), u(\cdot))$ se llama *proceso admisible* si $x(\cdot) : \Delta \rightarrow \mathbb{R}^n$ es una función vectorial absolutamente continua, $u(\cdot) \in \mathcal{U}$, $\dot{x}(t) = A(t)x(t) + F(t, u(t))$ casi por doquier y se cumplen las relaciones $\mathcal{J}_i(x(\cdot), u(\cdot)) \leq 0$, $1 \leq i \leq m$.

Teorema (principio de máximo para los problemas de control óptimo, lineales en variables físicas). *Sea $\Delta = [t_0, t_1]$ en el problema (Pr) un segmento finito de una recta numérica, $a_i(\cdot) \in L_1(\Delta, \mathbb{R}^n)$, $A(\cdot) \in L_1(\Delta, \mathcal{L}(\mathbb{R}^n, \mathbb{R}^n))$; U , un espacio topológico; f_i y F , ciertas funciones continuas y la aplicación en \mathbb{R}^n , definidas en $\Delta \cdot U$.*

1) *Si el proceso admisible $(\hat{x}(\cdot), \hat{u}(\cdot))$ proporciona un mínimo absoluto al problema (Pr) , es necesario que se cumpla el principio de Lagrange, es decir, que existan $\lambda = (\lambda_0, \dots, \lambda_m) \in \mathbb{R}^{m+1}$ y que la función absolutamente continua $p(\cdot) : \Delta \rightarrow \mathbb{R}^n$, $(\lambda, p(\cdot)) \neq 0$ sea tal que se cumpla:*

$$\text{a) la ecuación de Euler } -\dot{p}(t) = p(t)A(t) + \sum_{i=0}^m \lambda_i a_i(t);$$

$$\text{b) las condiciones de transversalidad } p(t_k) = (-1)^k \sum_{i=0}^m \lambda_i \gamma_{k_i}; \quad k=0, 1;$$

c) el principio de máximo

$$\begin{aligned} \max_{u \in U} (p(t) F(t, u) - \sum_{i=0}^m \lambda_i f_i(t, u)) = \\ = (p(t) F(t, \hat{u}(t)) - \sum_{i=0}^m \lambda_i f_i(t, \hat{u}(t))) \text{ casi por doquier;} \end{aligned}$$

d) la condición de no negatividad $\lambda_i \geq 0, 0 \leq i \leq m$;

e) la condición de no rigidez complementaria $\lambda_i \mathcal{J}_i(\hat{x}(\cdot), \hat{u}(\cdot)) = 0, 1 \leq i \leq m'$.

2) Si para el proceso admisible $(\hat{x}(\cdot), \hat{u}(\cdot))$ existen $\lambda_0 > 0, \lambda \in \mathbb{R}^m$ y $p(\cdot) \in AC(\Delta, \mathbb{R}^n)$ tales que se cumplan las condiciones

a) — e), en este caso $(\hat{x}(\cdot), \hat{u}(\cdot))$ proporcionará un mínimo absoluto al problema (Pr).

◁0. La demostración de dicho teorema se basa: 1) en el principio de Lagrange para los problemas de Liapunov (véase el punto anterior); 2) en el lema de reducción de la teoría de ecuaciones diferenciales, que demostraremos en el p. 1.

1. **Lema de reducción.** Sea $\Delta = [t_0, t_1]$ un segmento finito, y U , un espacio topológico; $a(\cdot) \in L_1(\Delta, \mathbb{R}^n)$, $A(\cdot) \in L_1(\Delta, \mathcal{L}(\mathbb{R}^n, \mathbb{R}^n))$.

$$\begin{aligned} F \in C(\Delta \cdot U, \mathbb{R}^n), \quad f \in C(\Delta, U), \\ \mathcal{J}(x(\cdot), u(\cdot)) = \int_{\Delta} ((a(t), x(t)) + f(t, u(t))) dt + \\ + \langle \gamma_0, x(t_0) \rangle + \langle \gamma_1, x(t_1) \rangle, \end{aligned}$$

donde los valores de $x(\cdot), u(\cdot)$ están enlazados mediante la ecuación diferencial

$$\dot{x}(t) = A(t)x(t) + F(t, u(t)) \text{ casi por doquier.}$$

Entonces tiene lugar la igualdad

$$\begin{aligned} \mathcal{J}(x(\cdot), u(\cdot)) = \int_{\Delta} ((p(t), F(t, u(t))) + \\ + f(t, u(t))) dt + \langle \gamma_0 - p(t_0), x(t_0) \rangle, \quad (1) \end{aligned}$$

donde $p(\cdot)$ es la única solución del sistema lineal

$$-\dot{p}(t) = p(t)A(t) + a(t), \quad p(t_1) = -\gamma_1.$$

◁◁ Efectivamente, la función $p(\cdot)$, según el teorema de existencia y unicidad [ATF, pág. 191], se determina de una sola manera. Enton-

ces

$$\int_{\Delta} \langle a(t), x(t) \rangle dt = (\text{de la expresión para } p(\cdot)) =$$

$$= - \int_{\Delta} \langle \dot{p}(t) + p(t)A(t), x(t) \rangle dt = (\text{integrando por partes}) = - \langle p(\cdot), x(\cdot) \rangle \Big|_{t_0}^{t_1} + \int_{\Delta} \langle \dot{x}(t) - A(t)x(t), p(t) \rangle dt = \langle \gamma_1, x(t_1) \rangle - \langle p(t_0), x(t_0) \rangle + \int_{\Delta} \langle p(t), F(t, u(t)) \rangle dt,$$

de donde se deduce inmediatamente la expresión 1. $\triangleright \triangleright$

2. Del lema se desprende que si $(\hat{x}(\cdot), \hat{u}(\cdot)) \in \text{absmín Pr}$, entonces $\hat{u}(\cdot) \in \text{absmín Pr}'$, donde

$$\int_{\Delta} (\langle p_0(t), F(t, u(t)) \rangle + f_0(t, u(t))) dt + \langle \gamma_{00} - p_0(t_0), x(t_0) \rangle \rightarrow \text{inf}, \quad (\text{Pr}')$$

$$\int_{\Delta} (\langle p_i(t), F(t, u(t)) \rangle + f_i(t, u(t))) dt + \langle \gamma_{0i} - p_i(t_0), x(t_0) \rangle \leq C_i,$$

$$-\dot{p}_i = p_i A + a_i, \quad p_i(t_1) = -\gamma_{1i}.$$

Ahora sólo nos queda aplicar el principio de máximo al problema de Liapunov. Según ese principio, se hallarán los números $\lambda_0, \lambda_1, \dots, \lambda_m$ que satisfacen el principio de mínimo, y también las condiciones de no rigidez complementaria y de no negatividad (para (Pr')). Si ahora suponemos que $p(t) = \sum_{i=0}^m \lambda_i p_i(t)$, entonces, como es fácil comprender, se satisfarán las condiciones a) - c).

La suficiencia se deduce de la suficiencia del principio de máximo del problema de Liapunov. \triangleright

11.4. Ecuación de Euler para un problema elemental del cálculo clásico de variaciones en un caso multidimensional

11.4.1. Planteamiento del problema. Sea $T \subset \mathbf{R}^m$ una región acotada en \mathbf{R}^m con una frontera suave ∂T . Se llama problema elemental del cálculo clásico de variaciones, el siguiente problema extremal en $C^1(T)$:

$$\mathcal{J}(x(\cdot)) = \int_T L(t, x(t), \dot{x}(t)) dt \rightarrow \text{extr}, \quad x|_{\partial T} = \xi. \quad (\text{Pr})$$

Aquí $L : \mathbf{R}^m \cdot \mathbf{R} \cdot \mathbf{R}^m \rightarrow \mathbf{R}$ es una función de $2m + 1$ variables. El extremo en dicho problema se considera entre las funciones $x(\cdot) \in C^1(T)$ que satisfacen la condición de contorno: la acotación de $x(\cdot)$ en la frontera ∂T debe coincidir con la función continua $\xi(\cdot) : \partial T \rightarrow \mathbf{R}$; $\dot{x}(t) \Leftrightarrow \left(\frac{\partial x(t)}{\partial t_1}, \dots, \frac{\partial x(t)}{\partial t_m} \right)$.

Decimos que la función admisible $\hat{x}(\cdot)$ proporciona al problema (Pr) un mínimo (máximo) local y escribimos, comúnmente, $\hat{x}(\cdot) \in \text{locmín Pr}$ (locmáx Pr), si existe $\delta > 0$ tal que con cualquier función admisible $x(\cdot)$, para la cual $\|x(\cdot) - \hat{x}(\cdot)\|_1 < \delta$, se cumple la desigualdad $\mathcal{J}(x(\cdot)) \geq \mathcal{J}(\hat{x}(\cdot))$ ($\mathcal{J}(x(\cdot)) \leq \mathcal{J}(\hat{x}(\cdot))$).

En este caso debemos recordar que $C^1(M)$ es un espacio de funciones continuamente diferenciables en T , donde

$$\|x(\cdot)\|_1 := \text{máx} (\|x(\cdot)\|_0 \left\| \frac{\partial x(\cdot)}{\partial t_1} \right\|_0, \dots, \left\| \frac{\partial x(\cdot)}{\partial t_m} \right\|_0),$$

$$\|x(\cdot)\|_0 := \text{máx}_{t \in T} |x(t)|.$$

11.4.2. Condición de extremo necesaria

Teorema. *Supongamos que $\hat{x}(\cdot) \in C^1 T$ proporciona un mínimo local débil a (Pr), mientras que el integrando L es continuo, juntamente con sus derivadas parciales, según x, \dot{x} , en cierto entorno del conjunto $\{(t, x(t), \dot{x}(t)) \mid t \in T\}$ y, además, $\hat{L}_x(t) \in C^1(T)$. En este caso se cumple la ecuación de Euler*

$$-\text{div } \hat{L}_x(t) + \hat{L}_x(t) = 0.$$

◁ Razonamos igualmente que al deducir las condiciones necesarias en el problema de Bolz o en un problema elemental unidimensional. Tomamos la siguiente función arbitraria, pero fija: $x_0(\cdot) \in C_0^1(T) := \{x(\cdot) \in C^1(T) \mid x|_{\partial T} = 0\}$. Entonces $\hat{x}(\cdot) + \lambda x(\cdot)$ será la función admisible $\forall \lambda \in \mathbf{R}$. Supongamos que $\varphi(\lambda) := \mathcal{J}(\hat{x}(\cdot) + \lambda x(\cdot))$. De la condición $\hat{x}(\cdot) \in \text{locextr Pr}$ se deduce que $0 \in \text{locextr } \varphi$. Utilizando la diferenciabilidad de φ en cero (que deriva del teorema de análisis de la diferenciabilidad bajo el signo de integral), llegamos a la expresión para la primera variación:

$$\varphi'(0) = \delta \mathcal{J}(\hat{x}(\cdot), x(\cdot)) = \int_T (\langle \hat{L}_x(t), \dot{x}(t) \rangle + \hat{L}_x(t) x(t)) dt = 0 \quad \forall x(\cdot) \in C_0^1(T). \quad (1)$$

Ahora sólo falta utilizar la fórmula clásica de Ostrogradski [10, t. 2, pág. 272; 15, t. 2, pág. 97], en virtud de la cual

$$\int_T \langle \hat{L}_x(t), \dot{x}(t) \rangle dt = - \int_T \operatorname{div} \hat{L}_x(t) x(t) dt. \quad (2)$$

De las expresiones (1) y (2) obtenemos que

$$\int_T (-\operatorname{div} \hat{L}_x(t) + \hat{L}_x(t)) x(t) dt = 0 \quad \forall x(\cdot) \in C_0^1(T). \quad (3)$$

Si ahora suponemos que la función $t \rightarrow a(t) := -\operatorname{div} \hat{L}_x(t) + \hat{L}_x(t)$ no es igual a cero (para concretar, supongamos que es una función positiva) en cierto punto de T , entonces, a consecuencia de la continuidad de $a(\cdot)$, existirá una esfera pequeña $B(\bar{t}, \rho) \subset T$ dotada de una propiedad tal que $a(t) > 0 \quad \forall t \in B(\bar{t}, \rho)$.

Ahora podemos suponer que

$$\bar{x}(t) = \begin{cases} (\rho - |t - \bar{t}|)^2, & |t - \bar{t}| \leq \rho; \\ 0 & |t - \bar{t}| \geq \rho, \end{cases}$$

y, después de convencerse de que $\bar{x}(\cdot) \in C_0^1(T)$, llegar a una contradicción, ya que

$$\begin{aligned} 0 & \stackrel{(3)}{=} \int_T a(t) \bar{x}(t) dt = \int_{B(\bar{t}, \rho)} a(t) \bar{x}(t) dt > \\ & > \min_{t \in B(\bar{t}, \rho)} a(t) \int_{B(\bar{t}, \rho)} \bar{x}(t) dt > 0. \quad \Delta \end{aligned}$$

11.5. Acerca de los teoremas de existencia y los métodos directos en el cálculo de variaciones y el control óptimo

La problemática de existencia de soluciones desempeña un papel muy importante en la teoría de problemas extremales.

Examinemos esa problemática en el ejemplo de un problema elemental del c.c.v.:

$$\begin{aligned} \mathcal{J}(x(\cdot)) &= \int_{t_0}^{t_1} L(t, x, \dot{x}) dt \rightarrow \inf; \\ x(t_0) &= x_0, \quad x(t_1) = x_1, \quad L: \mathbb{R}^3 \rightarrow \mathbb{R}, \end{aligned} \quad (\text{Pr})$$

posiblemente a condición de que sea acotada la derivada: $\dot{x} \in U \subset \mathbb{R}$.

Tratemos de descubrir las razones que contribuyen a que el problema pueda no tener solución. Para ello examinemos los ejemplos 3-5 del punto 4.2.4.

1) **Carácter no convexo del integrante en \dot{x} .** En el ejemplo 5 el integrante tenía el siguiente aspecto: $L(x, \dot{x}) = ((1 - \dot{x}^2)^2 + \dot{x}^2)$. La función $\dot{x} \rightarrow L(x, \dot{x})$ aquí no era convexa. Precisamente esta circunstancia nos permitió establecer (en el p. 4.2.4) «un régimen deslizante» y argumentar la imposibilidad de existencia de solución. Como muestra el ejemplo en el problema de Newton ($L(t, \dot{x}) = t(1 + \dot{x}^2)$, $U = \mathbf{R}_+$), el carácter no convexo del integrante no siempre conduce a la inexistencia de solución.

2) **Incremento insuficiente del integrante.** En el ejemplo 3 (Weierstrass) el integrante L tenía el siguiente aspecto: $L(t, \dot{x}) = t^2 \dot{x}^2$. La función $\dot{x} \rightarrow L(t, \dot{x})$ poseía suficiente incremento (cuadrático) con todos los valores de t , excepto $t = 0$. La función $L(0, \dot{x})$ era idénticamente igual a cero. Y precisamente esta circunstancia, o sea, la falta de incremento del integrante en \dot{x} , aquí es la causa de que no haya solución. Como es sabido, a menudo tampoco existe solución del problema de superficie mínima de revolución, sobre todo cuando $L(x, \dot{x}) = x\sqrt{1 + \dot{x}^2}$. Aquí el incremento del integrante es igual que el de la función lineal, y esto tampoco es suficiente. Cabe señalar que, en ambos casos, los integrantes un poco modificados ($L(t, \dot{x}) = t^{2/3} \dot{x}^2$, ejemplo de Hilbert, y $L(x, \dot{x}) = \sqrt{1 - \dot{x}^2}/x$, «plano de Lobachevski») poseen propiedad de existencia. Así pues, el incremento insuficiente del integrante tampoco siempre conduce a la inexistencia de solución.

3) **Carácter no acotado de la funcional por debajo.** En el ejemplo 4 el integrante L tenía el aspecto siguiente: $L(x, \dot{x}) = \dot{x}^2 - x^2$. En este caso la presencia de un punto conjugado provoca el carácter no acotado de la funcional por debajo, y esta circunstancia, a su vez, provoca, por supuesto, la inexistencia de solución.

Si eliminamos las tres circunstancias mencionadas podemos lograr la existencia de solución.

Expongamos, por ejemplo, el siguiente resultado.

Teorema de Tonelli. *Supongamos que en el problema (Pr) el integrante L admite la estimación*

$$L(t, x, \dot{x}) \geq \alpha |\dot{x}|^p + \beta,$$

donde $\alpha > 0$, $p > 1$, (t, x) pertenece a cierta región conexa cerrada $G \subset \mathbf{R}^2$ que contiene los puntos (t_0, x_0) , (t_1, x_1) . además, la función $\dot{x} \rightarrow L(t, x, \dot{x})$ es convexa para cualquier par de $(t, x) \in G$. En este caso, entre todas las curvas absolutamente continuas, cuya gráfica se halla situada en G , existirá una curva que proporcionará un mínimo al problema (Pr).

Como vemos, las condiciones de Tonelli permiten evitar las tres

causas de inexistencia de soluciones, de las cuales hemos hablado más arriba (L se supone que es casi regular, mientras que $(\Leftrightarrow \dot{x} \rightarrow L \times \times (t, x, \dot{x})$ es convexa), el incremento con arreglo a \dot{x} supera el incremento lineal, en tanto que el integrante permanece acotado por debajo. Aquí no exponemos la demostración del teorema de Tonelli, ya que la misma se ofrece detalladamente en el libro [1].

Debemos señalar aquí mismo, que la casi regularidad del integrante, desde el punto de vista teórico, siempre se puede considerar cumplida.

Expongamos el resultado correspondiente.

Teorema de Bogoliúbov. Sea G una región convexa cerrada en \mathbf{R}^3 que contiene los puntos (t_0, x_0) , (t_1, x_1) ; L , una función continua en $G \times \mathbf{R}$; \tilde{L} , la convexidad de la función $\dot{x} \rightarrow L(t, x, \dot{x})$; $(t, x) \in G (\Leftrightarrow \tilde{L}(t, x, \cdot)$, la segunda función conjugada en sentido de análisis convexo de la función $L(t, x, \cdot)$; y

$$\tilde{J}(x(\cdot)) := \int_{t_0}^{t_1} \tilde{L}(t, x, \dot{x}) dt \rightarrow \inf;$$

$$x(t_0) = x_0, x(t_1) = x_1, \quad (\tilde{\text{Pr}})$$

un problema elemental con integrante \tilde{L} . Entonces el valor numérico del problema $(\tilde{\text{Pr}})$ (a condición de que las gráficas de las funciones $x(\cdot)$ se hallan en G) coincidirá con el valor numérico del problema (Pr) y, además, para toda función $x(\cdot) \in C^1([t_0, t_1])$, $x(t_0) = x_0$, $x(t_1) = x_1$, $(t, x) \in G \forall t \in [t_0, t_1]$ existirá la sucesión $\{x_n(\cdot)\}_{n \geq 1}$ con esas mismas propiedades, y tal que $x_n(\cdot) \rightarrow x(\cdot)$ en el espacio $C([t_0, t_1])$ y $\lim_{n \rightarrow \infty} J(x_n(\cdot)) = \tilde{J}(x(\cdot))$.

El control óptimo concede nuevas posibilidades para estudiar los problemas de existencia. Por ejemplo, tiene lugar el

Teorema. Supongamos que en el problema (Pr) con condiciones complementarias $|x| \leq A$, el integrante L está definido, es continuo en \mathbf{R}^3 y casi regular. Entonces, si existe una función admisible, también existirá la solución del problema.

◁ La demostración de dicho teorema es muy sencilla. Realicémosla suponiendo adicionalmente que L es suave en \dot{x} . Sea $\{x_n(\cdot)\}_{n \geq 1}$ una sucesión minimizadora. De las condiciones $x_n(t_0) = x_0$, $|x_n(t)| \leq A$ se deduce, según el teorema de Arzel (10, parte II, pág. 392), la compacidad $\{x_n(\cdot)\}_{n \geq 1}$ en el espacio $C([t_0, t_1])$. Por lo tanto, se puede estimar que $x_n(\cdot)$ converge uniformemente hacia $\hat{x}(\cdot)$ y que $\dot{x}_n(\cdot)$ converge hacia \dot{x} débilmente

$$\left(\Leftrightarrow \int_{t_0}^{t_1} (\dot{x}_n(t) - \dot{x}(t)) a(t) dt \rightarrow 0 \forall a(\cdot) \in C([t_0, t_1]) \right).$$

Pero en este caso, debido a la compacidad $\{x_n(\cdot)\}$, a la continuidad y casi regularidad de L , a las estimaciones $|\dot{x}_n(t)| \leq A$, $|\dot{\hat{x}}(t)| \leq A$ y a la débil convergencia de $\{\dot{x}_n(\cdot)\}$ hacia $\dot{\hat{x}}(\cdot)$, obtenemos

$$\begin{aligned} \mathcal{J}(x_n(\cdot)) - \mathcal{J}(x(\cdot)) & \stackrel{\text{def}}{=} \int_{t_0}^{t_1} (L(t, x_n(t), \dot{x}(t)) - L(t, \hat{x}(t), \\ & x(t) dt = \int_{t_0}^{t_1} (L(t, x_n(t), \dot{x}_n(t)) - L(t, x_n(t), \\ & \dot{\hat{x}}(t)) + L(t, x_n(t), \dot{\hat{x}}(t)) - L(t, \hat{x}(t), \dot{\hat{x}}(t))) dt \geq \\ & \geq \int_{t_0}^{t_1} (\dot{x}_n(t) - \dot{\hat{x}}(t)) L_x(t, x_n(t), \dot{\hat{x}}(t)) dt + r_n = \\ & = \int_{t_0}^{t_1} (\dot{x}_n(t) - \dot{\hat{x}}(t)) \\ & (L_x(t, x_n(t), \dot{\hat{x}}(t)) - L_x(t, \hat{x}(t), \dot{\hat{x}}(t)) + L_x(t, \hat{x}(t), \\ & \dot{\hat{x}}(t))) dt = \rho_n + \rho'_n + r_n, \quad |\rho_n| \rightarrow 0, \quad |\rho'_n| \rightarrow 0, \\ & |r_n| \rightarrow 0. \end{aligned}$$

Por consiguiente, $\lim_{n \rightarrow \infty} \mathcal{J}(x_n(\cdot)) = \mathcal{J}(\hat{x}(\cdot))$, es decir, $\hat{x}(\cdot)$ es la solución del problema. \triangleright

Durante largo tiempo en el cálculo de variaciones se comparaban los métodos clásicos basados en la deducción y el análisis de las ecuaciones de Euler y la construcción de soluciones mediante pasos límites (en este caso desempeñan un papel muy importante los teoremas de existencia).

El teorema que acabamos de demostrar permite analizar, en principio, el problema elemental del c.c.v. utilizando los métodos clásicos y prescindiendo de la teoría de condiciones suficientes [AGT, pág. 199]. En lo que concierne a las realizaciones numéricas de los métodos directos, en el cálculo de variaciones desde hace mucho tiempo se emplean los métodos de Ritz y Galerkin [4].

§ 12. Problemas diferentes

12.1. Problema de aterrizaje suave de un aparato cósmico

Examinemos el problema de aterrizaje suave de un aparato cósmico en una superficie plana de un cuerpo celeste privado de atmósfera. Como ejemplo de tal cuerpo puede servir la Luna.

Supongamos que el aparato cósmico describe una trayectoria rectilínea perpendicular a la superficie del cuerpo celeste; donde $m(t)$ es la masa del aparato en el momento t ; y $x(t)$, la distancia desde ese aparato hasta la superficie del cuerpo. Sobre el aparato cósmico actúa la fuerza de la gravedad γm y la fuerza de tracción ku . Supongamos que los coeficientes $\gamma > 0$ (aceleración de la gravedad) y k (aceleración de la fuerza de tracción) son constantes; sobre el control u se superpone la restricción $0 \leq u \leq U$. Entonces, conforme a la segunda ley de Newton, la dinámica del vuelo podrá ser descrita por las ecuaciones

$$m\ddot{x} = ku - \gamma m, \quad \dot{m} = -u, \quad 0 \leq u \leq U. \quad (*)$$

Planteémonos la tarea de aterrizar suavemente gastando la cantidad mínima de combustible (sin fijar el tiempo invertido en el aterrizaje). Eso conduce a la siguiente formalización (denotemos $x(t)$ por x_1 ; $\dot{m}(0)$, por x_2 ; $m(0)$, por m_0 ; y el tiempo invertido en el aterrizaje, por T):

$$\begin{aligned} m_0 - m(T) \rightarrow \inf; \quad \dot{x}_1 &= x_2, \quad \dot{x}_2 = (ku/m) - \gamma, \\ \dot{m} &= -u, \quad x_1(0) = \xi_1 > 0, \quad x_2(0) = \xi_2, \quad m(0) = m_0, \\ x_1(T) &= x_2(T) = 0, \quad 0 \leq u \leq U. \end{aligned}$$

Efectivamente, la diferencia entre la masa inicial y la masa final equivale a la cantidad de combustible consumido; los números $x_1(0)$, $x_2(0)$ y m_0 caracterizan las posiciones iniciales y la masa primaria del aparato; y las relaciones $x_1(T) = x_2(T) = 0$ significan que el aterrizaje ha sido suave: el aparato aterrizó en el punto necesario a velocidad nula.

Hemos llegado al problema de control óptimo. Escribimos la función de Lagrange:

$$\begin{aligned} \mathcal{L} = \lambda_0(m_0 + m(T)) + \int_0^T & (p_1(\dot{x}_1 - x_2) + \\ & + p_2(\dot{x}_2 - \frac{ku}{m} + \gamma) + p_3(m + u)) dt + \mu_1 x_1(T) + \mu_2 x_2(T). \end{aligned}$$

Las condiciones de contorno que no llevan información y que se hallan en el extremo izquierdo no han sido incluidas en la función de Lagrange.

Por condiciones necesarias entendemos:

a) las ecuaciones de Euler

$$-\dot{p}_1 = 0, \quad -\dot{p}_2 - p_1 = 0, \quad -\dot{p}_3 + p_2 \frac{ku}{m^2} = 0;$$

b) la transversalidad en x

$$p_1(T) = -\mu_1, \quad p_2(T) = -\mu_2, \quad p_3(T) = \lambda_0;$$

c) la optimidad en u

$$\min_{0 \leq u \leq U} \left(p_3(t)u - p_2(t) \frac{ku}{m(t)} \right) = p_3(t) \hat{u}(t) - p_2(t) \frac{k\hat{u}(t)}{m(t)};$$

d) la estacionaridad en T

$$-\lambda_0 \dot{m}(T) - \mu_1 \dot{x}_1(T) + \mu_2 \dot{x}_2 = 0 \Leftrightarrow \lambda_0 \hat{u}(T) - p_2(T) \left(\frac{k\hat{u}(T)}{m(T)} - \gamma \right) = 0.$$

De a) se deduce que

$$p_1(t) = p = \text{const}, \quad p_2(t) = -pt + q, \quad (1)$$

$$q = \text{const}.$$

Denotemos $\psi(t) = -p_3(t) + kp_2(t)/m(t)$. Entonces, de a) obtenemos

$$\dot{\psi}(t) = -kp/m(t). \quad (2)$$

De la condición de estacionaridad en T llegamos a la igualdad

$$\psi(T) \hat{u}(T) = p_2(T) \gamma, \quad (3)$$

y de la optimidad en u hallamos

$$0 \text{ con } \psi(t) < 0,$$

$$\hat{u}(t) =$$

$$U \text{ con } \psi(t) > 0.$$

Si $p = 0$, de (2) se deduce que $\psi(t) = \text{const}$. En este caso $\psi_0 \neq 0$, de lo contrario, de (1) y (3) resultaría que $p_2 \equiv 0$ y todos los factores de Lagrange serán ceros. Por eso $\hat{u}(t) \equiv 0$, o bien $\hat{u}(t) \equiv U$. Pero si $p \neq 0$, la función ψ será estrictamente monótona y, por lo tanto, tendremos la única conmutación de $\hat{u}(t) \equiv 0$ a $\hat{u}(t) \equiv U$ o, al revés, de $\hat{u}(t) \equiv U$ a $\hat{u}(t) \equiv 0$. No obstante, es fácil comprender que el primer caso es imposible, ya que la aeronave no podrá aterrizar con el motor desconectado. Por consiguiente, sólo quedan dos posibilidades: o moverse sin conmutaciones de $\hat{u}(t) \equiv U$, o bien realizar una conmutación de cero a U .

Sea τ el momento de conmutación. En este caso el movimiento del aparato con $t \leq \tau$ se establece a base de las fórmulas de caída libre:

$$x_1 = \xi_1 + \xi_2 t - \gamma t^2/2, \quad x_2 = \xi_2 - \gamma t, \quad m(t) \equiv m_0.$$

En el plano fásico (x_1, x_2) estas relaciones determinan la parábola $x_1 = \xi_1 + \xi_2 (\xi_2 - x_2)/\gamma - (\xi_2 - x_2)^2/2\gamma$. El movimiento del aparato en el tramo $[\tau, T]$ está determinado por las ecuaciones (*), donde $u(t) \equiv U$. $x_1(\tau) = \xi_1$, $x_2(\tau) = \xi_2$, $m(\tau) = m_0$.

La solución correspondiente al problema de Cauchy es ($\tau + \alpha = t$):

$$x_1(\tau + \alpha) = \bar{\xi}_1 + \bar{\xi}_2 \alpha - \frac{1}{2} \gamma \alpha^2 + k \alpha + \frac{km_0}{U} \left(1 - \frac{U\alpha}{m_0}\right) \ln \left(1 - \frac{U\alpha}{m_0}\right),$$

$$x_2(\tau + \alpha) = \bar{\xi}_2 - \gamma \alpha - k \ln \left(1 - U\alpha/m_0\right),$$

$$m = m_0 - U\alpha.$$

El conjunto de puntos $(\bar{\xi}_1, \bar{\xi}_2)$ a partir de los cuales se puede llegar al origen de las coordenadas conectando el motor a plena potencia, se ofrece paramétricamente en forma de las ecuaciones $x_1(\alpha) = x_2(\alpha) = 0$. Excluyendo de estas últimas el parámetro α , obtenemos la curva $\Psi(\xi_1, \xi_2)$. Así llegamos a la siguiente respuesta definitiva: *durante el tiempo τ determinado por la primera raíz positiva de la ecuación*

$$\Psi(\xi_1 + \xi_2 \tau - \gamma \tau^2/2, \xi_2 - \gamma \tau) = 0, \quad (4)$$

es necesario dejar que el aparato se mueva libremente y conectar después el empuje de reacción a plena potencia. Si con los valores dados de (ξ_1, ξ_2) , la ecuación (4) no tiene solución, el aterrizaje suave será imposible. (Dicho problema se analiza detalladamente en el libro de A.M. Létoy «Dinámica del vuelo y su control.» Moscú, Naúka, 1969.) También se ofrecen muchos problemas interesantes de la teoría de control óptimo en la obra de Lie E.B. y Marcus L. «Fundamentos de la teoría de control óptimo» (Moscú, Naúka, 1972).

12.2. Problema de Goddard

Las cuestiones que aquí se analizan se refieren a un solo problema de la dinámica coheteril. El movimiento de un cohete manejado en un campo homogéneo se describe por el siguiente sistema de ecuaciones:

$$\dot{x} = v, \quad v = P\omega/m + g, \quad \dot{m} = -P/k.$$

Aquí $x, v \in \mathbb{R}^3$ son los vectores de posición y velocidad del cohete; ω , es un vector unitario en \mathbb{R}^3 ; P , el valor del empuje de reacción del cohete; m , su masa; g , el valor vectorial que caracteriza el campo de gravedad (en nuestro caso, es decir, en el caso de campo homogéneo, el mismo es un valor constante); y k es una constante que refleja la dependencia existente entre el consumo de combustible y el empuje de reacción).

Sea $u = P\omega/m$. De la ecuación $\dot{m} = -P/k$ obtenemos $\omega(m/m) = -u/k$. Multiplicando por ω ambos miembros de la última ecuación y teniendo en cuenta que ω y u son proporcionales, obtenemos

$$\frac{\dot{m}}{m} = -\frac{|u|}{k} \Rightarrow m(T_0) = m(0) \exp\left(-\frac{1}{k} \int_0^{T_0} |u| dt\right).$$

Supongamos que en el momento inicial $t = 0$ conocemos la posición, la velocidad y la masa inicial del cohete. Debemos saber cómo manejar este último para que el mismo alcance, en un momento fijo T_0 , un punto determinado con una velocidad dada y consumiendo la cantidad mínima de combustible. Es fácil comprender que dicho problema conduce a la siguiente formalización:

$$\int_0^{T_0} |u| dt \rightarrow \inf; \quad \ddot{x} = u + g, \quad x(0) = x_0, \quad \dot{x}(0) = v_0,$$

$$x(T_0) = x_1, \quad \dot{x}(T_0) = v_1. \quad (\text{Pr})$$

En el proceso de solución no importa que x pertenezca a \mathbf{R}^3 . En lo sucesivo consideraremos que todos los vectores x , g , \dot{x} se encuentran en el espacio \mathbf{R}^n .

Resolvamos tal problema aplicando el método de dualidad y reduciéndolo al problema de Liapunov. En virtud de que $\ddot{x} = u + g$ tenemos

$$\dot{x}(t) = v_0 + \int_0^t (u + g) d\tau \Rightarrow v_1 = v_0 + \int_0^{T_0} u dt + gT_0,$$

$$x(t) = x_0 + \int_0^t \dot{x} d\tau \Rightarrow x_1 = x_0 + v_1 T_0 = \frac{gT_0^2}{2} + \int_0^{T_0} t u dt.$$

Así pues, hemos llegado al problema de Liapunov

$$\int_0^{T_0} |u| dt \rightarrow \inf; \quad \int_0^{T_0} u dt = \eta, \quad \int_0^{T_0} t u dt = \xi,$$

donde

$$\xi = x_0 - x_1 + v_1 T_0 - \frac{gT_0^2}{2}, \quad \eta = v_1 - v_0 - gT_0.$$

Designemos por $S(\xi, \eta)$ el valor del problema. Naturalmente que S está determinada y es finita (y, por consiguiente, es continua) en todo $\mathbf{R}^n \times \mathbf{R}^n$. Apliquemos el método de dualidad. Tenemos

$$S^*(p, q) \stackrel{\text{def}}{=} \sup_{(\xi, \eta)} (\langle \xi, p \rangle + \langle \eta, q \rangle -$$

$$- S(\xi, \eta)) = \sup_{(\xi, \eta)} (\langle \xi, p \rangle + \langle \eta, q \rangle - \inf \left\{ \int_0^{T_0} |u| dt \mid \int_0^{T_0} u dt = \eta,$$

$$\int_0^{T_0} t u dt = \xi \right\}) = \sup_{u(\cdot)} \left(\int_0^{T_0} (t \langle u(t), p \rangle + \langle u(t), q \rangle -$$

$$\begin{aligned}
 -u(t) \Big| \Big) dt) &= \int_0^{T_0} \sup_u (\langle u, tp+q \rangle - |u|) dt = \\
 &= \begin{cases} 0, & |tp+q| \leq 1 \forall t \in [0, T_0], \\ +\infty, & \exists \tau \in [0, T_0], \text{ tal que} \\ & |\tau p+q| > 1. \end{cases}
 \end{aligned}$$

Describamos el conjunto A de pares (p, q) para los cuales $|tp+q| \leq 1 \forall t \in [0, T_0]$. Tenemos

$$\begin{aligned}
 tp+q &= \frac{t}{T_0}(T_0 p+q) + \left(1 - \frac{t}{T_0}\right) q \Rightarrow A = \\
 &= \{(p, q) \mid T_0 p+q \leq 1, |q| \leq 1\}.
 \end{aligned}$$

Ahora, valiéndonos del teorema de Fenchel—Moreau podemos hallar inmediatamente el valor numérico del problema (en el cálculo se introduce la designación $r = T_0 p+q \Leftrightarrow p = (r-q)/T_0$):

$$\begin{aligned}
 S(\xi, \eta) &= S^{**}(\xi, \eta) \stackrel{\text{def}}{=} \sup_{(p, q)} (\langle \xi, p \rangle + \\
 &+ \langle \eta, q \rangle - S^*(p, q)) = \sup_{(p, q) \in A} (\langle \xi, p \rangle + \\
 &+ \langle \eta, q \rangle) \sup_{|r| \leq 1, |q| \leq 1} \left(\left\langle \xi, \frac{r}{T_0} \right\rangle + \left\langle \eta, \eta - \frac{\xi}{T_0} \right\rangle \right) = \\
 &= \left| \frac{\xi}{T_0} \right| + \left| \eta - \frac{\xi}{T_0} \right| = \left| \frac{x_1 - x_0}{T_0} - v_1 + \frac{\kappa T_0}{2} \right| + \left| \frac{x_1 - x_0}{T_0} - v_0 - \frac{\kappa T_0}{2} \right|.
 \end{aligned}$$

El control por impulsos

$$\hat{u}(t) = \left(\frac{x_1 - x_0}{T_0} - v_0 - \frac{\kappa T_0}{2} \right) \delta(t) - \left(\frac{x_1 - x_0}{T_0} - v_1 + \frac{\kappa T_0}{2} \right) \delta(t - T_0),$$

donde $\delta(\cdot)$ es la δ -función de Dirac, resulta evidentemente admisible y óptimo:

$$\begin{aligned}
 \int_0^{T_0} \hat{u}(t) dt &= \eta, & \int_0^{T_0} t \hat{u}(t) dt &= \xi, \\
 \int_0^{T_0} |\hat{u}(t)| dt &= S(\xi, \eta).
 \end{aligned}$$

Precisamente esto proporciona la solución del problema. Es fácil demostrar que en un caso general, cuando los vectores ξ y $\eta - \xi/T_0$ tienen distintas direcciones, existe una sola solución del problema (Pr). Sin embargo, en un caso degenerado, cuando ambos vectores ξ y $\eta - \xi/T_0$ difieren de cero y tienen la misma dirección, hay tanto controles por impulsión (incluso por un solo impulso) como controles continuos. Este problema también se analiza en el libro «Fundamentos de la teoría de control óptimo» redactado por N.J. Rózov (Moscú, Znaniye, 1973).

12.3. Problema de Ulam

En el libro de S. Ulam «Problemas matemáticos no resueltos» (Moscú, Naúka, 1964) se plantea la tarea de «cómo minimizar la suma de las longitudes de los trayectos recorridos por los extremos de un segmento unitario que se desplaza en el plano de una posición dada

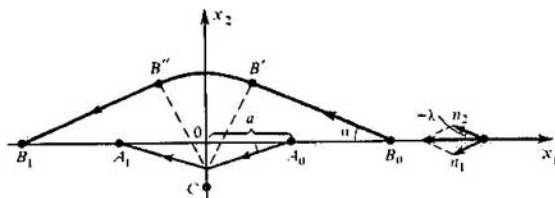


Fig. 4

a otra? Resolvamos un caso particular del problema, cuando es necesario convertir el segmento $[A_0, B_0]$, $A_0 = (a, 0)$ en segmento $[A_1, B_1]$, $A_1 = (-a, 0)$ (véase la fig. 4).

Resolvamos ese problema aplicándole el principio de Lagrange. Tenemos la siguiente formalización:

$$\int_0^{\pi} \left(\sqrt{\dot{x}_1^2 + \dot{x}_2^2} + \sqrt{(\dot{x}_1 - \text{sen } t)^2 + (\dot{x}_2 + \text{cos } t)^2} \right) dt \rightarrow \text{inf};$$

$$x_1(0) = x_2(0) = 0, \quad x_1(\pi) = \xi_1, \quad x_2(\pi) = \xi_2. \quad (\text{Pr})$$

La funcional en (Pr), como es fácil entender, expresa la suma de las longitudes de los trayectos recorridos por el punto inicial del segmento $A(t) = (x_1(t), x_2(t))$ y el punto final $B(t) = (x_1(t) + \text{cos } t, x_2(t) + \text{sen } t)$. En este caso, el ángulo t formado por el segmento AB y el eje Ox_1 varía monótonamente desde cero hasta π . S.V. Búrtsev demostró que para cualquier trayectoria H de transición del segmento $A(0)B(0)$ al segmento $A(\pi)B(\pi)$ y para cualquier $\varepsilon > 0$ se hallará una trayectoria de tipo circunscrito, cuya funcional puede ser mayor no más que en ε de la suma de las longitudes de los trayectos recorridos por los extremos del segmento de la trayectoria H . Por consiguiente, la solución completa del problema (Pr) también proporcionará la solución del problema de Ulam. El problema (Pr) se reduce al problema de Liapunov:

$$\int_0^{\pi} (|u| + |u - v(t)|) dt \rightarrow \text{inf}; \quad \int_0^{\pi} u dt = \xi,$$

donde $\xi = (\xi_1, \xi_2)$, $u = \dot{x}$, $v(t) = (\text{sen } t, -\text{cos } t)$. Supongamos que $L(t, u) = |u| + |u - v(t)| + \lambda u$ (el caso de $\lambda_0 = 0$ es imposi-

ble). El principio de mínimo nos da

$$\min_{u \in \mathbb{R}^2} L(t, u) = L(t, \hat{u}) \Rightarrow -\lambda \in \partial_u (|u| + |u - v(t)|) (\hat{u}(t)). \quad (1)$$

De la expresión (1) y la fórmula para la subdiferencial de la suma obtenemos: si $\hat{u}(t)$ no es igual a cero o a $v(t)$, entonces

$$\frac{\hat{u}(t)}{|\hat{u}(t)|} + \frac{\hat{u}(t) - v(t)}{|\hat{u}(t) - v(t)|} = -\lambda. \quad (2)$$

Descifremos la relación (2). Son posibles dos casos: $|\lambda| < 2$ ó $|\lambda| = 2$. En el primer caso, de la relación (2) se deduce que la suma de dos vectores unidades es igual a $-\lambda$. A base de ello ambos vectores se determinan unívocamente con una precisión de hasta cambiarlos de lugares.

Así pues, sea $-\lambda = n_1 + n_2$. Entonces $\hat{u}(t)/|\hat{u}(t)|$ será igual a n_1 o a n_2 , es decir, la dirección de la velocidad del primer extremo (a condición de que $|\lambda| < 2$ y que se muevan ambos extremos) será n_1 o n_2 , mientras que la dirección del segundo extremo será n_2 (si la dirección de la velocidad del punto A es igual a n_1) o n_1 (si la dirección de la velocidad del punto A es igual a n_2). Pero si $|\lambda| = 2$, las velocidades de los puntos A y B tendrán la misma dirección, lo cual sólo es posible en los casos degenerados, que en nuestro caso particular no se realizan.

Por lo tanto, la dirección de la velocidad del extremo coincidirá con n_1 o n_2 , o bien esa velocidad será igual a cero o a $v(t)$.

Ahora es posible resolver el problema de Ulam con arreglo a nuestro caso. El movimiento se muestra en la fig. 4. El extremo izquierdo se mueve describiendo la línea quebrada A_0CA_1 , y el derecho, describiendo el segmento B_0B' , después el arco $B'B''$ de radio unitario (en ese momento el extremo izquierdo permanece fijo en el punto C) y luego el segmento $B''B_1$. Las velocidades de los segmentos se hallan dirigidas a lo largo de los vectores n_1 y n_2 que, junto con el eje Ox_1 , forman un ángulo α igual a $\arcsen \frac{1}{2\alpha+1}$ (el lector resolverá fácilmente el referido problema geométrico). Dicha trayectoria satisface el principio de mínimo y, por consiguiente, proporciona un mínimo al problema, ya que para $\lambda_0 \neq 0$ la condición necesaria es suficiente.

12.4. Teorema de Chébishev sobre la alternancia

En este punto y en el siguiente mostraremos cómo se debe aplicar el teorema de depuración. Demostremos el siguiente resultado.

Para que el polinomio $\hat{p}(\cdot)$ de potencia $\leq n-1$ difiera lo menos posible de la función continua $x(\cdot)$ en la métrica del espacio $C([t_0, t_1])$, es necesario y suficiente que se hallen $s \geq n+1$ puntos en los que $x(\cdot) - \hat{p}(t)$ adquiera sucesivamente sus valores máximo y mínimo.

Recordemos que el polinomio de desviación mínima en el espacio $C([t_0, t_1])$ se determina a base de la relación

$$\left(\mathcal{P}_n = \left\{ p(\cdot) \mid p(t) = \sum_{k=1}^n x_k t^{k-1} \right\} \right)$$

$$\|x(\cdot) - \hat{p}(\cdot)\|_{C([t_0, t_1])} = \min_{p(\cdot) \in \mathcal{P}_n} \|x(\cdot) - p(\cdot)\|_{C([t_0, t_1])}.$$

◁ Necesidad. Es lógico suponer que $x(\cdot) \in \mathcal{P}_n$. Examinemos un problema convexo sin acotaciones en \mathbb{R}^n :

$$\begin{aligned} f(x) = \max_{t \in [t_0, t_1]} f(t, x) &:= \|x(\cdot) - p(\cdot)\|_{C([t_0, t_1])} := \\ &= \max_{t \in [t_0, t_1]} |x(t) - \sum_{k=1}^n x_k t^{k-1}| \rightarrow \inf. \end{aligned}$$

La función f es continua y, como es fácil de entender, crece hasta la infinidad. Eso significa que, según el corolario del teorema de Weierstrass, la solución \hat{x} del problema es real y entonces $0 \in \partial f(\hat{x})$. Apliquemos el teorema de depuración. Según este teorema, si $0 \in \partial f(\hat{x})$, se hallarán $s \leq n + 1$ puntos $t_0 \leq \tau_1 < \tau_2 < \dots < \tau_s \leq t_1$, s números $\alpha_1, \dots, \alpha_s$ y s vectores $y_i \in \partial_x f(\tau_i, \hat{x})$ tales que

$$f(\tau_i, \hat{x}) = \|x(\cdot) - \hat{p}(\cdot)\|_{C([t_0, t_1])}, \quad \sum_{i=1}^s \alpha_i = 1, \quad \sum_{i=1}^s \alpha_i y_i = 0. \quad (1)$$

A consecuencia de que $f(\tau_i, \hat{x}) \neq 0$, la subdiferencial $\partial_x f(\tau_i, \hat{x})$ coincide con la derivada. Diferenciando $x \rightarrow f(\tau_i, x)$ con arreglo a x en el punto \hat{x} , obtenemos

$$y_i = \text{sign}(x(\tau_i) - \hat{p}(\tau_i)) (1, \tau_i, \dots, \tau_i^{n-1}). \quad (2)$$

De las expresiones (1) y (2) se deduce que el sistema

$$\begin{aligned} \sum_{i=1}^s \alpha_i \text{sign}(x(\tau_i) - \hat{p}(\tau_i)) \tau_i^k &= 0, \\ k &= 0, 1, \dots, n-1, \end{aligned} \quad (3)$$

tiene una solución no trivial y, por consiguiente, $s = n + 1$. Multiplicando la k -ésima ecuación por x_k y sumando, obtenemos

$$\sum_{i=1}^{n+1} \alpha_i \text{sign}(x(\tau_i) - \hat{p}(\tau_i)) p(\tau_i) = 0 \quad \forall p(\cdot) \in \mathcal{P}_n. \quad (4)$$

Sea $p_i(\cdot) \in \mathcal{P}_n$, $1 \leq i \leq n$ un polinomio tal que $p_i(\tau_j) = \delta_{ij}$, $1 \leq j \leq n$.

De la expresión (4) obtenemos

$$\alpha_i \text{sign}(x(\tau_i) - \hat{p}(\tau_i)) + \alpha_{n+1} \text{sign}(x(\tau_{n+1}) - \hat{p}(\tau_{n+1})) p_i(\tau_{n+1}) = 0,$$

es decir,

$\text{sign}(x_i(\tau_i) - \hat{p}(\tau_i)) = -\text{sign}(x(\tau_{n+1}) - \hat{p}(\tau_{n+1})) \text{sign } p_i(\tau_{n+1});$ (5)
 pero, como es fácil de entender (de la definición de $p_i(\tau_{n+1})$), $\text{sign } p_i(\tau_{n+1}) = (-1)^{i-n}$, es decir, $\text{sign}(x(\tau_{n+1}) - \hat{p}(\tau_{n+1})) = -\text{sign}(x(\tau_n) - \hat{p}(\tau_n)) = \text{sign}(x(\tau_{n-1}) - \hat{p}(\tau_{n-1})) = \dots$, con otras palabras, la función $x(\cdot) - \hat{p}(\cdot)$, alternándose en los puntos $\{\tau_i\}_{i=1}^{n+1}$, adopta sus valores máximo y mínimo.

Suficiencia. Sea que la función $x(\cdot) - \hat{p}(\cdot)$, alternándose en los puntos $t_0 \leq \tau_1 < \dots < \tau_s \leq t_1$, $s \geq n+1$, adopta los valores máximo y mínimo. Si admitimos que, para cierto $\bar{p}(\cdot) \in \mathcal{P}_n$,

$$\|x(\cdot) - \bar{p}(\cdot)\|_{C([t_0, t_1])} < \|x(\cdot) - \hat{p}(\cdot)\|_{C([t_0, t_1])},$$

resultará que los números $\hat{p}(\tau_i) - \bar{p}(\tau_i)$, alternándose, serán ora negativos, ora positivos. Pero en este caso la función $\hat{p}(\cdot) - \bar{p}(\cdot)$ deberá tener $\geq n$ ceros. Sin embargo, eso es imposible, ya que $\hat{p}(\cdot) - \bar{p}(\cdot)$ es un polinomio de potencia $\leq n-1$. Hemos obtenido una contradicción, de la cual se desprende lo que queríamos demostrar.

12.5. Desigualdad de Bernstein

A cualquier polinomio trigonométrico $x(\cdot)$ de potencia n le corresponde la desigualdad

$$\|\dot{x}(\cdot)\|_{C[-\pi, \pi]} \leq n \|x(\cdot)\|_{C[-\pi, \pi]}.$$

Dicha desigualdad es exacta y la misma se alcanza en la función $t \rightarrow A \sin(nt + \varphi)$.

◁ Analicemos el siguiente problema extremal en \mathbb{R}^{2n-1} :

$$f_0(x) \stackrel{\text{def}}{=} -\dot{x}(0) = -\sum_{h=1}^n kx_h \rightarrow \inf;$$

$$f_1(x) \stackrel{\text{def}}{=} \max_{t \in [-\pi, \pi]} \left| x_0 + \sum_{h=1}^n (x_h \sin kt + x_{h+n} \cos kt) \right| \leq 1$$

($t = x_0, x_1, \dots, x_{2n}$),

$$x(t) = x_0 + \sum_{h=1}^n (x_h \sin kt + x_{h+n} \cos kt). \quad (\text{Pr})$$

Es un problema de programación convexa, ya que las funciones f_i , $i = 1, 2$ son convexas. Del teorema de Weierstrass, así como de la circunstancia de que el conjunto $\{x \in \mathbb{R}^{2n+1} \mid f_i(x) \leq 1\}$ es compacto, se deduce que la solución del problema (Pr) es real. Denotémosla por

$\hat{x} \Leftrightarrow \hat{x}(t)$. Aplicando el teorema de Kuhn — Tucker (punto 2.3) (y teniendo en cuenta que se cumple la condición de Slater), estableceremos el hecho de que existe un número $\lambda > 0$ con el que la función $x \rightarrow \mathcal{L}(x, \lambda) := f_0(x) + \lambda(f_1(x) - 1)$ tiene mínimo en \hat{x} , es decir, $0 \in \partial_x \mathcal{L}(\hat{x}, \lambda)$.

Se entiende que $\lambda \neq 0$. Del teorema de depuración (punto 8.2) se deduce que existen $s \leq 2n + 2$ puntos $\tau_1 < \tau_2 < \dots < \tau_s$ entre los cuales $|\hat{x}(\tau_i)| = 1$ y s números $\alpha_1, \dots, \alpha_s, \alpha_i > 0, \sum \alpha_i = 1$ son tales que (semejante caso fue examinado más detalladamente en el punto anterior):

$$\lambda \sum_{i=1}^s \alpha_i \text{sign } \hat{x}(\tau_i) (1, \text{sign } \tau_i, \dots, \cos n\tau_i) - \\ - (0, 1, 2, \dots, n, 0, \dots, 0) = (0, \dots, 0),$$

de donde, multiplicando, respectivamente, por x_0, \dots, x_{2n} , llegamos a la igualdad

$$\sum_{i=1}^s \alpha_i \text{sign } \hat{x}(\tau_i) x(\tau_i) = -\dot{\hat{x}}(0) \forall x(t) = \\ = x_0 + \sum_{k=1}^n (x_k \text{sen } kt + x_{k+n} \text{cos } kt). \quad (1)$$

Por supuesto que $s \leq 2n$, ya que en los puntos $\tau_i \hat{x}(\tau_i)$ el valor de \hat{x} alcanza su máximo y, por lo tanto, $\dot{\hat{x}}(\tau_i) = 0$, mientras que el polinomio $\hat{x}(\cdot)$ de potencia n no puede tener más de $2n$ ceros. Si admitimos que $s < 2n$, al valor de $\{\tau_i\}_{i=1}^s$ le agregaremos el punto cero (que, por lo visto, no figura entre $\{\tau_i\}$, ya que de lo contrario el valor del problema (Pr) sería igual a $\dot{\hat{x}}(0) = 0$, lo cual es absurdo) y, probablemente, varios puntos más a fin de obtener un sistema $\{\tau_i\}_{i=1}^s$ de $2n$ puntos diferentes. Existe el polinomio $\bar{x}(\cdot)$ de potencia n cuyos puntos $\{\tau_i\}_{i=1}^{2n}$ son sus ceros. Entonces $\bar{x}(0) \neq 0$, ya que el cero del polinomio de potencia n con $2n$ ceros no puede ser múltiple. Ha resultado una contradicción: por una parte $\bar{x}(0) \neq 0$, y por otra parte (de la expresión 1) $\bar{x}(0) = 0$. Así, $s = 2n$ y, por lo tanto, el polinomio $1 - \hat{x}^2(\cdot)$ de potencia $2n$ tiene raíz doble en cada punto τ_i . En esos mismos puntos el polinomio $\hat{x}^2(\cdot)$ de potencia $2n$ también tiene raíces dobles. Eso significa que los referidos polinomios son proporcionales. Igualando los coeficientes superiores llegamos a la ecuación $\hat{x}^2(\cdot) = n^2(1 - \hat{x}^2(\cdot))$. Integrando esta última obtenemos

$\hat{x}(t) = \text{sen } nt$. Hemos demostrado que $|\dot{x}(0)| \leq n \|x(\cdot)\|_{C([- \pi, \pi])}$. Supongamos que $(T_\tau x)(t) = x(t + \tau)$, $\tau \in [-\pi, \pi]$. Entonces $|\dot{x}(\tau)| = \left| \frac{d}{dt} (T_\tau x)(0) \right| \leq n \| (T_\tau x)(\cdot) \|_{C([- \pi, \pi])} = n \| x(\cdot) \|_{C([- \pi, \pi])}$.

12.6. Problema de excitación de un oscilador

Examinemos el siguiente problema extremal

$$T \rightarrow \inf; \ddot{x} + (1 - \varepsilon u)x = 0, \quad x(0) = \xi_1, \quad \dot{x}(0) = \xi_2, \\ x^2(T) + \dot{x}^2(T) = 1, \quad 0 \leq u \leq 1 \quad (0 < \varepsilon < 1).$$

Aclaremos su contenido físico. La ecuación $\ddot{x} - s(t)x = 0$ es, en realidad, la ecuación de un oscilador armónico de rigidez variable $s(\cdot)$. En nuestro caso la rigidez puede variar dentro de los límites de $1 - \varepsilon \leq s(t) \leq 1$. En estado no excitado, cuando $u = 0$, la energía del oscilador es igual a $(x^2 + \dot{x}^2)/2$. Por consiguiente, el problema consiste en establecer una ley de variación (excitación) tal de la rigidez del oscilador, con la que, después de suprimir dicha excitación, la energía del oscilador alcance un valor dado en el menor tiempo posible.

Denotando $x = x_1$, $\dot{x} = x_2$ llegamos a la siguiente formalización:

$$T \rightarrow \inf; \dot{x}_1 = x_2, \quad \dot{x}_2 = (-1 - \varepsilon u)x_1, \\ x_1(0) = \xi_1, \quad x_2(0) = \xi_2, \quad x_1^2(T) + x_2^2(T) = 1, \\ 0 \leq u \leq 1.$$

Escribimos la función de Lagrange:

$$\mathcal{L} = \lambda_0 T + \int_0^T (p_1(\dot{x}_1 - x_2) + p_2(\dot{x}_2 + (1 - \varepsilon u)x_1)) dt + \\ + \frac{\mu}{2} (x_1^2(T) + x_2^2(T)) + \mu_1 x_1(0) + \mu_2 x_2(0).$$

Condiciones necesarias:

- ecuaciones de Euler: $\dot{p}_1 = (1 - \varepsilon u)p_2$, $\dot{p}_2 = -p_1$;
- transversalidad en x : $p_1(T) = -\mu x_1(T)$, $p_2(T) = -\mu x_2(T)$, $p_1(0) = \mu_1$, $p_2(0) = \mu_2$;
- optimalidad en u :

$$\max_{0 \leq u \leq 1} p_2(t)x_1(t)_u = p_2(t)x_1(t)u(t);$$

$$d) \text{ estacionaridad en } T: 0 = \lambda_0 + \mu(x_1(T)\dot{x}_1(T) + \dot{x}_2(T)) \Leftrightarrow \\ \Leftrightarrow \lambda_0 = -\varepsilon \mu x_1(T)x_2(T)u(T).$$

De la condición c) se deduce que

$$u(t) = \begin{cases} 1, & \text{si } p_2(t) x_1(t) > 0, \\ 0, & \text{si } p_2(t) x_1(t) < 0. \end{cases}$$

Así pues, la conmutación puede ocurrir en los momentos cuando $x = x_1$ o cuando $p = p_2$ alcancen los ejes verticales de los planos fásicos (x, \dot{x}) y (p, \dot{p}) .

De la condición a) se deduce que x y p satisfacen una misma ecuación:

$$\ddot{y} + (1 - \varepsilon u)y = 0 \quad (1)$$

y, además,

$$p(T) = -\mu x_2(T), \dot{p}(T) = \mu x_1(T). \quad (2)$$

Por supuesto que $\mu \neq 0$, ya que, de lo contrario, $p \equiv 0 \Rightarrow p_1 \equiv 0 \Rightarrow \lambda_0 = \mu_1 = \mu_2 = 0$ será una contradicción (puesto que todos los factores de Lagrange no pueden reducirse simultáneamente a cero). Además, $u(T-0) = 1$, ya que, de lo contrario, la energía necesaria se conseguiría en un tiempo inferior a T (recordemos que cuando $u = 0$ la energía no varía).

Para precisar el asunto examinemos el caso de $\mu > 0$ y $\lambda_0 > 0$. Entonces, podemos suponer que $\mu = 1$. El punto $(x(T), \dot{x}(T))$ se encuentra, por consiguiente, en la segunda o en la cuarta parte del plano fásico. Para aclarar mejor la cuestión estimemos que en la cuarta parte del plano tenemos $x(T) = \cos \alpha$, $\dot{x}(T) = \sin \alpha$, $-\pi/2 < \alpha < 0$. Entonces, en virtud de (1) y (2) y de la igualdad $\mu = 1$, obtenemos $p(T) = -\dot{x}(T) = \cos(\alpha - \pi/2)$, $\dot{p}(T) = x(T) = \sin(\alpha - \pi/2)$. Por lo tanto, el vector $(p(T), \dot{p}(T))$ se halla virado respecto al vector $(x(T), \dot{x}(T))$ a un ángulo de $\pi/2$ en dirección contraria a las agujas del reloj. Por último, señalemos que para $u = 0$ los puntos (x, \dot{x}) y (p, \dot{p}) se mueven en el plano fásico describiendo circunferencias y, en estado excitado, describiendo elipses $x^2 + \dot{x}^2/(1 - \varepsilon) = a$, y en ambos casos ellos se mueven en sentido de las agujas del reloj.

Ahora resolvamos el problema comenzando por el final y, además, mentalmente dejemos el sistema en estado excitado para un tiempo algo más prolongado después del momento T hasta que x se reduzca a cero. Designemos por \bar{T} ese momento. El punto $(x(\bar{T}), \dot{x}(\bar{T}))$ se halla dispuesto en el eje vertical. Supongamos que en el momento \bar{T} el vector $(p(\bar{T}), \dot{p}(\bar{T}))$ ha ocupado la posición $p(\bar{T}) = \rho \cos \omega$, $\dot{p}(\bar{T}) = \rho \sin \omega$, $\omega = \omega(\alpha)$. Posteriormente calcularemos $\omega(\alpha)$ y resultará que $\omega(\alpha) > 0$. Ahora nos moveremos en «dirección contraria». Al principio nuestro oscilador resultará exci-

tado y los puntos (x, \dot{x}) , (p, \dot{p}) se moverán describiendo elipses. El vector (p, \dot{p}) alcanzará primero el eje vertical y en ese momento el punto (x, \dot{x}) formará con el eje x un ángulo igual a $-\omega(\alpha)$. En ese mismo instante se efectuará la última conmutación e inmediatamente después de ella (si el movimiento se realiza en sentido contrario) la rigidez resultará igual a la unidad y ambos vectores realizarán movimiento circular. Al seguir moviéndose en dirección contraria a las agujas del reloj, el vector (x, \dot{x}) alcanzará primero el eje vertical y en ese momento se efectuará la penúltima conmutación. A su vez, en ese mismo momento el vector (p, \dot{p}) formará con el eje horizontal un ángulo igual a $-\omega(\alpha) + \pi$, etc.

Por consiguiente, siempre que la trayectoria física atraviese el eje vertical, la rigidez variará de $1 - \varepsilon$ a 1 , y cuando dicha trayectoria atraviese la recta $\dot{x} = -\operatorname{tg} \omega(\alpha) x$, la rigidez variará de 1 a $1 - \varepsilon$. Sólo queda calcular $\omega(\alpha)$. Cerca del punto $t = T$ la función $x(\cdot)$ tiene el siguiente aspecto:

$$x(t) = A \cos(\sqrt{1-\varepsilon}(t-T) - \gamma),$$

de donde, utilizando las igualdades $x(T) = \cos \alpha$, $\dot{x}(T) = \operatorname{sen} \alpha$, obtenemos:

$$A = \frac{\sqrt{1-\varepsilon} \cos^2 \alpha}{1-\varepsilon}, \quad \operatorname{sen} \gamma = -\frac{\operatorname{sen} \alpha}{A \sqrt{1-\varepsilon}}, \quad \cos \gamma = \frac{\cos \alpha}{A}.$$

Análogamente, cerca del punto $t = T$ la función $p(\cdot)$ tiene el aspecto siguiente:

$$p(t) = B \cos(\sqrt{1-\varepsilon}(t-T) + \delta),$$

$$B = \frac{\sqrt{1-\varepsilon} \operatorname{sen}^2 \alpha}{\sqrt{1-\varepsilon}}, \quad \operatorname{sen} \delta = -\frac{\cos \alpha}{B \sqrt{1-\varepsilon}}, \quad \cos \delta = -\frac{\operatorname{sen} \alpha}{B}.$$

El momento τ de la última conmutación se deduce de la siguiente condición:

$$p(\tau) = 0, \quad \dot{p}(\tau) > 0 \Rightarrow \sqrt{1-\varepsilon}(\tau-T) + \delta = -\pi/2 \Rightarrow x(\tau) = A \operatorname{sen}(\gamma - \delta) = \frac{1}{B \sqrt{1-\varepsilon}} = \frac{1}{\sqrt{1-\varepsilon} \operatorname{sen}^2 \alpha},$$

$$\dot{x}(\tau) = A \sqrt{1-\varepsilon} \cos(\gamma - \delta) = \frac{\varepsilon \operatorname{sen} \alpha \cos \alpha}{B \sqrt{1-\varepsilon}} = \frac{\varepsilon \operatorname{sen} \alpha \cos \alpha}{\sqrt{1-\varepsilon} \operatorname{sen}^2 \alpha}$$

y, por consiguiente,

$$\operatorname{tg} \omega(\alpha) = -\frac{\dot{x}(\tau)}{x(\tau)} = -\varepsilon \operatorname{sen} \alpha \cos \alpha.$$

Aquí finaliza la construcción del cuadro fásico.

El referido problema fue examinado en el artículo de Yu. G. Evtushenko «Cálculo aproximado de problemas de control óptimo». PMM, 34, 1 (1970), págs. 95—104; véase también [11], págs. 435—439.

12.7. Reducción de la forma cuadrática a los ejes principales

Supongamos que $A = (a_{ij})_{i,j=1}^n$ es una matriz simétrica

$$(a_{ij} = a_{ji}) \text{ y que } Q(x) = \sum_{i,j=1}^n a_{ij}x_i x_j = \langle Ax, x \rangle$$

es la forma cuadrática correspondiente a esa matriz.

Teorema. En el espacio \mathbb{R}^n existe una base ortonormalizada f_1, \dots, f_n en la que la forma cuadrática Q admite la representación

$$Q(x) = \sum_{i=1}^n \lambda_i \langle x, f_i \rangle^2.$$

En la base f_1, \dots, f_n la matriz de forma Q es diagonal. Las direcciones de los vectores f_i se llaman *ejes principales de forma Q* , mientras que el paso a la base f_i se denomina *reducción de la forma a los ejes principales*.

◁ A). Examinemos el primer problema extremal:

$$Q(x) = \langle Ax, x \rangle \rightarrow \sup; \langle x, x \rangle = 1. \quad (\text{Pr}_1)$$

La solución $\hat{x} = f_1$ del problema (Pr_1) existe en virtud del teorema de Weierstrass, ya que la esfera $S = \{x \in \mathbb{R}^n \mid \|x\| = 1\} = \{x \in \mathbb{R}^n \mid \langle x, x \rangle = 1\}$ es un compacto en \mathbb{R}^n , y la función $Q(x)$ es continua. En este caso $\langle f_1, f_1 \rangle = 1$ y la función de Lagrange del problema (Pr_1) tendrá el siguiente aspecto:

$$\mathcal{L} = -\lambda_0 \langle Ax, x \rangle + \lambda_1 (\langle x, x \rangle - 1).$$

La condición de extremo necesaria es, en realidad, la condición de estacionaridad

$$\hat{\mathcal{L}}_x = 0 \iff -\lambda_0 A f_1 + \lambda_1 f_1 = 0.$$

Si $\lambda_0 = 0$, entonces $\lambda_1 \neq 0$ (ya que no todos los factores de Lagrange son ceros) y de la condición de estacionaridad obtendremos $f_1 = 0$, lo cual contradice la condición $\langle f_1, f_1 \rangle = 1$. Por lo tanto, $\lambda_0 \neq 0$. Supongamos que $\lambda_0 = 1$. En este caso, de la condición de estacionaridad se deduce que $A f_1 = \lambda_1 f_1$, es decir, f_1 es un vector propio de la matriz A y $Q(f_1) = \langle A f_1, f_1 \rangle = \lambda_1 \langle f_1, f_1 \rangle$.

B) Seguidamente procedemos del siguiente modo. Examinemos el segundo problema extremal

$$Q(x) = \langle Ax, x \rangle \rightarrow \sup; \langle x, x \rangle = 1, \langle x, f_1 \rangle = 0. \quad (\text{Pr}_2)$$

La solución $\hat{x} = f_2$ del problema (Pr_2) existe en virtud del teorema de Weierstrass, ya que el conjunto $B \cap L_1$ es compacto ($L_1 =$

$= \{x \in \mathbb{R}^n \mid \langle x, f_1 \rangle = 0\}$. Además, $\langle f_2, f_2 \rangle = 1$, $\langle f_2, f_1 \rangle = 0$. La función de Lagrange del problema (Pr₂) es $\mathcal{L} = -\lambda_0 \langle Ax, x \rangle + \lambda_2 (\langle x, x \rangle - 1) + 2\mu \langle x, f_1 \rangle$.

La condición de extremo necesaria es la condición de estacionariedad

$$\hat{\mathcal{L}}_x = 0 \Leftrightarrow -\lambda_0 A f_2 + \lambda_2 f_2 + \mu f_1 = 0.$$

Multiplicando escalarmente por f_1 la última igualdad, obtenemos

$$\begin{aligned} \mu &= \lambda_0 \langle A f_2, f_1 \rangle = \lambda_0 \langle f_2, A f_1 \rangle = \\ &= \lambda_0 \lambda_1 \langle f_2, f_1 \rangle = 0. \end{aligned}$$

El hecho de que $\lambda_0 \neq 0$ ahora también podrá ser demostrado igual que en el primer problema. Supongamos que $\lambda_0 = 1$. En este caso, tomando en consideración la igualdad $\mu = 0$, de la condición de estacionariedad se deducirá que $A f_2 = \lambda_2 f_2$, es decir, f_2 es un vector propio de la matriz A y $Q(f_2) = \langle A f_2, f_2 \rangle = \lambda_2 \langle f_2, f_2 \rangle$.

C) Después, examinando el tercer problema

$$\begin{aligned} Q(x) = \langle Ax, x \rangle \rightarrow \sup; \quad \langle x, x \rangle = 1, \quad \langle x, f_i \rangle = 0, \\ i = 1, 2, \dots, \end{aligned} \quad (\text{Pr}_3)$$

obtendremos el tercer vector propio f_3 y, procediendo análogamente, llegaremos a la base ortonormalizada $\{f_i\}_{i=1}^n$ de los propios vectores de la matriz A con sus propios números $\{\lambda_i\}_{i=1}^n$.

Entonces

$$\begin{aligned} x = \sum_{i=1}^n \langle x, f_i \rangle f_i \Rightarrow Ax = \sum_{j=1}^n \lambda_j \langle x, f_j \rangle f_j \Rightarrow Q(x) = \langle Ax, x \rangle = \\ = \sum_{j=1}^n \lambda_j \langle x, f_j \rangle f_j \sum_{i=1}^n \langle x, f_i \rangle f_i = \sum_{i=1}^n \lambda_i \langle x, f_i \rangle^2. \quad \triangleright \end{aligned}$$

Problemas

En los problemas 1—10 es necesario examinar las aplicaciones sobre la diferenciabilidad según Frechet y hallar las derivadas en el caso de dicha diferenciabilidad.

1. $f: X \rightarrow Y$, $f(x) = Ax$; X, Y son espacios normalizados, $A \in \mathcal{L}(X, Y)$.

2. $f: \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}^2$, $f(x_1, x_2) = (x_1, x_2, x_1^2 + x_2^2)$, $\hat{x} = (1, 2)$.

H es el espacio de Hilbert en los problemas 3—5.

3. $f: H \rightarrow \mathbb{R}$, $f(x) = \langle x, x \rangle$.

4. $f: H \rightarrow \mathbb{R}$, $f(x) = \|x\| = \sqrt{\langle x, x \rangle}$.

5. $f: H \setminus \{0\} \rightarrow H$, $f(x) = x' / \|x\|$.

6. $f: \mathcal{L}_2([0, 1]) \rightarrow \mathbb{R}$, $f(x(\cdot)) = \int_0^1 x^3(t) dt$.

7. $f: \mathcal{L}_2([0, 1]) \rightarrow \mathbb{R}$, $f(x(\cdot)) = \left(\int_0^1 x^2(t) dt \right)^3$.

8. $f: C([0, 1]) \rightarrow \mathbb{R}$, $f(x) = x(0)$.

9. $f: C(0, 1] \rightarrow \mathbb{R}$, $f(x(\cdot)) = x^2(1)$.

10. $f: C([0, 1]) \rightarrow \mathbb{R}$, $f(x(\cdot)) = \text{sen } x(1)$.

En los problemas 11—12 señalar los puntos donde las funciones $f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ no son diferenciables según Frechet.

11. $f(x) = \max_{1 \leq i \leq n} |x_i|$.

12. $f(x) = \sum_{j=1}^n |x_j|$.

En los problemas 13—19 hallar la norma de la funcional lineal continua x^* en el espacio X .

13. $X = C([0, 1])$, $\langle x^*, x(\cdot) \rangle = \int_0^1 x(t) \text{sen } \pi t dt - x\left(\frac{1}{2}\right)$.

14. $X = C([0, 1])$, $\langle x^*, x(\cdot) \rangle = -x(0) + \int_{1/2}^1 x(t) dt$.

15. $X = C([0, 1])$, $\langle x^*, x(\cdot) \rangle = x(0) + 3 \int_0^1 x(t) dt - 4x(1)$.

16. $X = l_2$, $\langle x^*, x \rangle = x_1/2 + x_2/4 + \dots + x_n/2^n + \dots$.

17. $X = l_2$, $\langle x^*, x \rangle = (x_1 - x_2)/2 + (x_3 - x_4)/2^2 + \dots + (x_{2n-1} - x_{2n})/2^n + \dots$.

$$18. X = \mathcal{L}_2([0, 1]), \langle x^*, x(\cdot) \rangle = \int_0^1 x(t) \operatorname{sen} \pi t \, dt,$$

$$19. X = \mathcal{L}_2([0, 1]), \langle x^*, x(\cdot) \rangle = \int_0^{1/2} xt = -2 \int_{1/2}^1 x(t) \, dt.$$

20. $\epsilon \Lambda : I_2 \rightarrow I_2$, $\Lambda x = (x_2, x_3, \dots, x_n, \dots)$, $x = (x_1, x_2, \dots)$, $\Lambda^* = ?$
 En los problemas 21–28 hallar los conjuntos tangentes $T_x M$ o $T_x^+ M$ al

conjunto M en el punto \hat{x} .

$$21. \epsilon M = \{(x_1, x_2) \in \mathbb{R}^2 \setminus \mathbb{R}_+^2 \mid x_1^2 + x_2^2 \leq 1\}, \hat{x} = (0, 1), T_x M, T_x^+ M = ?$$

$$22. \epsilon M = \{(x_1, x_2) \in \mathbb{R}^2 \setminus \mathbb{R}_+^2 \mid x_1^2 + x_2^2 \leq 1\}, \hat{x} = (0, 0), T_x M, T_x^+ M = ?$$

$$23. \epsilon M = \{(x_1, x_2) \in \mathbb{R}^2 \mid x_1^2 \leq x_2^2\}, \hat{x} = (0, 0), T_x M = ?$$

$$24. \epsilon M = \{x(\cdot) \in C([0, 1]) \mid \int_0^1 \operatorname{sen} x(t) \, dt = \frac{2}{\pi}, \hat{x}(t) = \pi t, T_x M = ?$$

$$25. \epsilon M = \{x(\cdot) \in C([0, 1]) \mid \operatorname{sen} x(0) = \cos x(1) = 0\}, \hat{x} = \pi t/2, T_x M = ?$$

$$26. M \text{ es un conjunto de números racionales, } \epsilon T_x M = ?$$

$$27. \epsilon M = \left\{0, 1, \frac{1}{2}, \dots, \frac{1}{n}, \dots\right\} \subset \mathbb{R}, \hat{x} = 0, T_x^+ M = ?$$

$$28. \epsilon M = \left\{0, 1, \frac{1}{2}, \dots, \frac{1}{2^n}, \dots\right\} \subset \mathbb{R}, \hat{x} = 0, T_x M = ?$$

$$29. xy + 50/x + 20/y \rightarrow \text{extr.}$$

$$30. x^2 - y^2 - 4x + 6y \rightarrow \text{extr.}$$

$$31. 3x^2 + 4xy + y^2 - 8x - 12y \rightarrow \text{extr.}$$

$$32. x_1^2 + x_2^2 + x_3^2 - x_1 x_2 + x_1 - 2x_3 \rightarrow \text{extr.}$$

$$33. 3x_1 x_2 - x_1^2 x_2 - x_1 x_2^2 \rightarrow \text{extr.}$$

$$34. e^{xy} \rightarrow \text{extr}; x + y = 1.$$

$$35. xy^2 z^3 \rightarrow \text{extr}; x + y + z = 1.$$

$$36. xyz \rightarrow \text{extr}; x + y + z = 0, x^2 + y^2 + z^2 = 1.$$

$$37. \sum_{i=1}^n x_i^2 \rightarrow \text{extr}; \sum_{i=1}^n x_i^4 \leq 1.$$

$$38. 2x_1^2 + 2x_1 + 4x_2 - 3x_3 \rightarrow \text{extr}; 8x_1 - 3x_2 + 3x_3 \leq 40, 2x_1 - x_2 + x_3 = 3, x_2 \geq 0.$$

$$39. e^{x_1 - x_2} - x_1 - x_2 \rightarrow \text{extr}; x_1 + x_2 \leq 1, x_1 \geq 0, x_2 \geq 0.$$

$$40. 3x_1^2 - 11x_1 - 3x_2 - x_3 \rightarrow \text{extr}; x_1 - 7x_2 + 3x_3 + 7 \leq 0, 5x_1 + 2x_2 - x_3 \leq 2, x_3 \geq 0.$$

$$41. x^2 + xy + y^2 + 3|x + y - 2| \rightarrow \text{inf.}$$

$$42. x^2 + y^2 + 2\max(x, y) \rightarrow \text{inf.}$$

$$43. x^2 + y^2 + 2\sqrt{(x-a)^2 + (y-b)^2} \rightarrow \text{inf.}$$

$$44. x^2 + y^2 + 2\alpha|x + y - 1| \rightarrow \text{inf} (\alpha > 0).$$

$$45. \text{Hallar la distancia desde el punto } (\xi_1, \xi_2, \xi_3) \text{ hasta el cono } x_3 \geq \sqrt{x_1^2 + x_2^2}.$$

46. Inscribir en un círculo unitario un triángulo con la máxima suma de los cuadrados de los lados, ponderada con los pesos positivos.

47. En cada uno de los lados de un triángulo dado hallar un punto tal que el triángulo formado tenga un perímetro mínimo (problema de Schwarz).

48. Hallar en el plano un punto tal que la suma de las distancias desde él hasta tres puntos dados sea la distancia mínima (problema de Steiner).

49. Hallar el valor mínimo de la función lineal en el espacio l_2 situado en la frontera de un elipsoide cuyas longitudes de sus ejes tienden monótonamente a cero. ¿Tendrá una normal cualquier punto de la frontera del elipsoide, es decir, podrá el mismo servir de punto extremo de la funcional lineal?

50. Dividir el número 8 en dos partes, de tal modo que el producto de su multiplicación por la diferencia sea el producto máximo (problema de Tartaglia).

51. Hallar el triángulo rectángulo de mayor área, si la suma de las longitudes de sus catetos es igual a un número dado (problema de Fermat) (en 1638 Fermat ilustró, valiéndose de ese problema, su método de obtención de mínimos, conocido con el nombre de teorema de Fermat).

52. En el lado BC del triángulo ABC hallar un punto E , de tal modo que el paralelogramo $ADEF$, cuyos puntos D y F se encuentran respectivamente en los lados AB y AC , tenga el área más grande (problema de Euclides). (Es el único problema de extremo examinado en los «Elementos» de Euclides.)

53. Problema del polinomio de Legendre de segundo orden:

$$\int_{-1}^1 (t^2 + x_1 t + x_2)^2 dt \rightarrow \inf.$$

54. Entre todas las magnitudes discretas aleatorias capaces de adoptar n valores, hallar el valor aleatorio de máxima entropía. (Entropía del conjunto de números positivos p_1, \dots, p_n cuya suma es igual a la unidad, se denomina el número

$$H = - \sum_{i=1}^n p_i \ln p_i).$$

55. Entre los cilindros inscritos en una esfera de radio unidad hallar el cilindro de mayor volumen (problema de Kepler). (Ese problema fue planteado y resuelto geoméricamente por Kepler en «Estereometría de los toneles de vino» en el año 1615.)

56. En la esfera unidad del espacio R^n inscribir el cilindro de mayor volumen* (problema generalizado de Kepler).

57. En la esfera unidad del espacio R^n inscribir el cono de mayor volumen*.

58. Entre todos los n -angulares de perímetro determinado hallar el n -angular de mayor área (problema de Zenodor).

59. En un círculo inscribir un triángulo cuya suma de los cuadrados de sus lados sea máxima.

60. Tenemos un ángulo y un punto dentro de él. Trazar por ese punto un segmento cuyos extremos se hallen en los lados del ángulo, de tal modo que el triángulo obtenido tenga un área máxima.

61. En el problema 60 minimizar el perímetro del triángulo.

62. Hallar el área máxima de un cuadrilátero de lados determinados.

63. Entre los segmentos esféricos que tienen una superficie lateral de área determinada, hallar el segmento de máximo volumen (problema de Arquímedes).

64. En una recta dada hallar un punto C tal que la suma de las distancias desde C hasta los puntos A y B sea mínima (problema de Herón).

65. Entre todos los tetraedros de base y altura determinadas, hallar el tetraedro de superficie lateral mínima.

66. Entre todos los tetraedros que tienen una superficie de área determinada, hallar el tetraedro de volumen máximo.

* En los problemas 56 y 57 son posibles distintas formalizaciones relacionadas con diversas concepciones de los términos «cilindro» y «cono». En nuestro caso, de aquí en adelante un cilindro en R^n significará el producto de una esfera $(n-1)$ -dimensional por un segmento ortogonal; mientras que un cono en R^n significará la envoltura convexa de una esfera m $(n-1)$ -dimensional y su segmento ortogonal.

67. En el plano se dan tres puntos: x_1, x_2 y x_3 . Hallar un punto x_0 tal que la suma de los cuadrados de las distancias desde x_0 hasta x_1, x_2, x_3 sea mínima.

68. En el espacio R^n se dan N puntos x_1, \dots, x_N y N números positivos m_1, \dots, m_N . Hallar un punto x_0 tal que la suma ponderada con los pesos m_i de los cuadrados de las distancias desde x_0 hasta x_1, \dots, x_N sea mínima.

69. Resolver el problema 68 a condición de que el punto buscado x_0 pertenezca a una esfera unidad.

70. Resolver el problema 68 a condición de que el punto buscado x_0 se encuentre en una esfera unidad.

71. (P) Hallar la distancia desde el punto hasta la elipse. ¿Cuántas normales se pueden trazar desde el punto hasta la elipse (problema de Apolonio)?

72. Resolver el problema de Apolonio con arreglo a una parábola.

73. Hallar la distancia desde el punto hasta el hiperplano en el espacio de Hilbert.

74. Hallar la distancia desde un punto en el espacio R^n hasta una recta.

75. Hallar el mínimo de la funcional lineal

$$l(x) = \sum_{i=1}^n a_i x_i$$

en una esfera unidad.

76. En la elipse $x^2/a^2 + y^2/b^2 = 1$ inscribir un rectángulo de área máxima y cuyos lados sean paralelos a los ejes de coordenadas.

En los problemas 77—79 comprobar si es finito el valor numérico del problema y estudiar los puntos dados con arreglo a su optimalidad.

77. $x_1 + x_2 + x_3 \rightarrow \sup;$
 $-2x_1 + x_2 + x_3 = 4,$
 $-x_1 + 2x_2 - x_3 = -1,$
 $x_i \geq 0, i = 1, 2, 3, x_0 = (0, 1, 3).$

78. $x_1 + 4x_2 - 7x_3 \rightarrow \sup;$
 $2x_1 - 2x_2 + 14x_3 = 2,$
 $x_1 - 2x_2 + 10x_3 = 0,$
 $x_i \geq 0, i = 1, 2, 3, x_0 = (2, 1, 0).$

79. $x_1 + 3x_2 - x_3 = x - x_5 \rightarrow \sup;$
 $x_1 - x_2 + x_3 + 3x_4 - 3x_5 = 1,$
 $x_1 + x_2 - x_3 + x_4 + x_5 = 1,$
 $x_1 + x_2 + x_3 + 5x_4 - x_5 = 3,$
 $x_i \geq 0, i = 1, \dots, 5,$
 $x_0 = (1, 1, 1, 0, 0).$

80. $2x_1 + x_2 + 3x_3 + 5x_4 \rightarrow \sup;$
 $2x_1 + 3x_2 + x_3 + 2x_4 \leq 30,$
 $4x_1 + 2x_2 + x_3 + 2x_4 \leq 40,$
 $x_1 + 2x_2 + 3x_3 + x_4 \leq 25,$
 $x_i \geq 0, i = 1, \dots, 4.$

Resolver los problemas de programación lineal 81—85 recurriendo al método simplex y utilizando el punto dado x_0 en calidad de punto extremo inicial.

81. $x_1 - 2x_2 + x_3 \rightarrow \sup;$
 $x_1 - 2x_2 - x_3 = -1,$
 $x_i \geq 0, i = 1, 2, 3, x_0 = (1, 1, 0).$

82. $2x_1 + x_2 + 3x_3 + x_4 \rightarrow \sup;$
 $x_1 + 2x_2 + 5x_3 - x_4 = 4,$
 $x_1 - x_2 - x_3 + 2x_4 = 1,$
 $x_i \geq 0, i = 1, \dots, 4,$
 $x_0 = (0, 0, 1, 1).$

83. $x_1 + x_2 + x_3 + x_4 + x_5 \rightarrow \sup;$
 $2x_1 + 3x_2 + 5x_3 + 7x_4 + 9x_5 = 19,$
 $x_1 + x_2 + x_4 + 2x_5 = 2,$
 $x_i \geq 0, i = 1, \dots, 5,$
 $x_0 = (0, 0, 1, 2, 0).$

84. $-2x_1 + x_2 + x_3 - x_4 + 4x_5 + x_6 \rightarrow \text{sup};$
 $3x_1 + x_2 + 2x_3 + 6x_4 + 9x_5 + 3x_6 = 15,$
 $x_1 + 2x_2 - x_3 + 2x_4 + 3x_5 + x_6 = 5,$
 $x_i \geq 0, i = 1, \dots, 6, x_0 = (1, 0, 0, 0, 0, 4)$
85. $x_1 + x_2 + x_3 + 5x_4 + x_5 - 2x_6 + 2x_7 \rightarrow \text{sup};$
 $x_1 + 2x_2 + 6x_3 + 3x_6 + x_7 = 7,$
 $x_1 + 3x_2 + 2x_3 + 7x_4 + 2x_6 + 3x_7 = 12,$
 $x_2 + 3x_3 + 2x_4 + 4x_5 - 3x_6 + 3x_7 = 8,$
 $x_3 + 3x_4 + x_5 - 2x_6 + x_7 = 4,$
 $x_i \geq 0, i = 1, \dots, 7, x_0 = (1, 0, 0, 1, 0, 1, 3).$

86. $\int_{-\pi}^{\pi} x \sin t \, dt \rightarrow \text{extr}; |x| \leq 1, x(\mp \pi) = 0.$

87. $\int_0^{T_0} |x| \, dt \rightarrow \text{inf}; \dot{x} \geq A, x(0) = 0, x(T_0) = \xi (A < 0).$

88. $\int_0^1 x^2 \, dt \rightarrow \text{extr}; x(0) = 1.$

89. $\int_0^1 \dot{x}^2 \, dt + \alpha x^2(1) \rightarrow \text{extr}; x(0) = 0.$

90. $\int_0^T \dot{x}^2 \, dt \rightarrow \text{extr}; x(0) = 0, T + x(T) + 1 = 0.$

91. $\int_0^T \dot{x}^2 \, dt \rightarrow \text{extr}; x(0) = 0, (T-1)x^2(T) + 2 = 0.$

92. $\int_0^T \dot{x}^2 \, dt \rightarrow \text{extr}; |x| \leq 1, x(0) = 0, x(1) = \xi.$

93. $x(2) \rightarrow \text{extr}; |\dot{x}| \leq 2, \int_0^1 \dot{x}^2 \, dt = 2, x(0) = 0.$

94. $\int_0^{T_0} \dot{x}^2 \, dt \rightarrow \text{extr}; x(0) = 0, x(T_0) = \xi.$

95. $\int_0^{3/2} (\dot{x}^2 + 2x) \, dt \rightarrow \text{extr}; x(0) = 0, x\left(\frac{3}{2}\right) = 1.$

96. $\int_0^T (\dot{x}^2 - \dot{x}^3) \, dt \rightarrow \text{extr}; x(0) = 0, x(T_0) = \xi.$

97. $\int_0^1 \cos \dot{x} \, dt \rightarrow \text{extr}; x(0) = 0, x(1) = \pi.$

$$98. \int_0^{T_0} \dot{\text{sen}} x dt \rightarrow \text{extr}; x(0) = 0, x(T_0) = \xi.$$

$$99. \int_0^{T_0} \dot{\text{cos}} x dt \rightarrow \text{extr}; x(0) = 0, x(T_0) = \xi.$$

$$100. \int_0^{T_0} \dot{x} e^x dt \rightarrow \text{extr}; x(0) = 0, x(T_0) = \xi.$$

$$101. \int_0^T (\dot{x}^2 + 5x) dt \rightarrow \text{extr}; x(0) = 0, x(T_0) = \xi.$$

$$102. \int_0^1 (1 - \dot{x}^2)^2 dt \rightarrow \text{extr}; x(0) = 0, x(1) = \xi.$$

$$103. \int_0^{T_0} (\dot{x}^2 - \dot{x}x^3) dt \rightarrow \text{extr}; x(0) = 0, x(T_0) = 0$$

(examinar la extremal admisible $\hat{x}(t) = 0$ con arreglo a su extremo).

$$104. \int_0^1 (\dot{x}^2 - 4\dot{x}^2x + 2tx^4) dt \rightarrow \text{extr}; x(0) = 0,$$

$x(1) = 0$ (examinar la extremal admisible $\hat{x}(t) = 0$ con arreglo a su extremo).

$$105. \int_0^T \dot{x}^3 dt \rightarrow \text{extr}; T + x(T) = 1, x(0) = 0.$$

$$106. \int_0^T (\dot{x}^2 + x) dt \rightarrow \text{extr}; x(0) = 1.$$

$$107. \int_0^T (\dot{x}^2 + x) dt \rightarrow \text{extr}; x(T) = T.$$

$$108. \int_0^{T_0} (\dot{x}^2 + x) dt \rightarrow \text{extr}; x(0) = 0, x(T) = \xi.$$

$$109. \int_0^T (\dot{x}^2 + x) dt \rightarrow \text{extr}; x(0) = 0, x(T) = T.$$

$$110. \int_0^{T_0} (\dot{x}^2 - x) dt \rightarrow \text{extr}; x(0) = 0.$$

$$111. \int_0^{T_0} (\dot{x}^2 - x) dt \rightarrow \text{extr}; x(0) = x(T_0) = 0.$$

112. $\int_0^{T_0} (\dot{x}^2 - x) dt \rightarrow \text{extr}; |\dot{x}| \leq 1, x(0) = 0.$
113. $\int_0^{T_0} (\dot{x}^2 - x) dt \rightarrow \text{extr}; |\dot{x}| \leq 1, x(0) = x(T_0) = 0$
114. $\int_0^{T_0} (\dot{x}^2 - x) dt \rightarrow \text{extr}; |\dot{x}| \leq 1, x(0) = 0.$
115. $\int_0^T (\dot{x}^2 - x) dt \rightarrow \text{extr}; |\dot{x}| \leq 1, x(0) = 0, x(T) = 0.$
116. $\int_0^1 (x^2 - \dot{x}^2) e^{2t} dt \rightarrow \text{extr}; x(0) = 0, x(1) = e.$
117. $\int_0^1 \dot{x}^2 dt \rightarrow \text{extr}; \int_0^1 x dt = 1, x(0) = 0.$
118. $\int_0^1 \dot{x}^2 dt \rightarrow \text{extr}; \int_0^1 x dt = 1, x(0) = x(1) = 0.$
119. $\int_0^1 \dot{x}^2 dt \rightarrow \text{extr}; \int_0^1 tx dt = 0, x(0) = 1.$
120. $\int_0^1 \dot{x}^2 dt \rightarrow \text{extr}; \int_0^1 x dt = \int_0^1 tx dx = 0, x(0) = 1.$
121. $\int_0^T \dot{x}^2 dt \rightarrow \text{extr}; \int_0^T x dt = 1, x(0) = 3.$
122. $\int_0^T \dot{x}^2 dt \rightarrow \text{extr}; \int_0^T x dt = \frac{1}{3}, x(T) = 1.$
123. $\int_0^\pi \dot{x}^2 dt \rightarrow \text{extr}; \int_0^\pi x \sin t dt = 1, x(0) = 0.$
124. $\int_0^\pi \dot{x}^2 dt \rightarrow \text{extr}; \int_0^\pi x \sin t dt = 1, x(0) = x(\pi) = 0.$
125. $\int_0^\pi \dot{x}^2 dt \rightarrow \text{extr}; \int_0^\pi x \cos t dt = \frac{\pi}{2} \int_0^\pi x \sin t dt = -2, x(0) = 0.$
126. $\int_0^1 \dot{x}^2 dt \rightarrow \text{extr}; \int_0^1 xe^t dt = 1, x(0) = 0.$

$$127. \int_1^2 t^2 \dot{x}^2 dt \rightarrow \text{extr}; \int_1^2 tx dt = \frac{7}{3}, x(1)=1, x(2)=2.$$

$$128. \int_0^{e-1} (t+1) \dot{x}^2 dt + 2x(0) [x(e-1)] \rightarrow \text{extr.}$$

$$129. \int_1^2 t^2 \dot{x}^2 dt - 2x(1) + x^2(2) \rightarrow \text{extr.}$$

$$130. \int_1^e (t\dot{x}^2 + 2x) dt \rightarrow \text{extr}; x(1)=0.$$

$$131. \int_1^e (t\dot{x}^2 + 2x) dt \rightarrow \text{extr}; x(1) = x(e) = 0.$$

$$132. \int_0^1 (1+t) \dot{x}^2 dt \rightarrow \text{extr}; x(0)=0, x(1)=1$$

$$133. \int_1^2 t^2 \dot{x}^2 dt \rightarrow \text{extr}; x(1)=3, x(2)=1.$$

$$134. \int_2^3 (t^2-1) \dot{x}^2 dt \rightarrow \text{extr}; x(2)=0, x(3)=1.$$

$$135. \int_0^1 (t^2 \dot{x}^2 + 12x^2) dt \rightarrow \text{extr}; x(0)=0, x(1)=1 \text{ (ejemplo de Hilbert)}$$

$$136. \int_0^1 (\dot{x}^2 + 3x^2) e^{2t} dt \rightarrow \text{extr}; x(0)=1, x(1)=e.$$

$$137. \int_0^1 (\dot{x}^2 + x^2) dt - 2x(1) \operatorname{sh} 1 \rightarrow \text{extr.}$$

$$138. \int_0^{T_0} (\dot{x}^2 + x^2) dt + \alpha x^2(T_0) \rightarrow \text{extr.}$$

$$139. \int_1^e 2x(t\dot{x} + x) dt + 3x^2(1) - x^2(e) - 4x(e) \rightarrow \text{extr.}$$

En los problemas de Boltz 140-142 hallar las extremales admisibles

$$140. \int_0^3 4x^2 \dot{x}^2 dt + x^4(0) - 8x(3) \rightarrow \text{extr.}$$

$$141. \int_0^1 e^x \dot{x}^2 dt + 4e^{x(0)} + 32e^{-x(1)} \rightarrow \text{extr.}$$

$$142. \int_0^1 e^{t+1} (\dot{x}^2 + 2x^2) dt + 2x(1)(x(0)+1) \rightarrow \text{extr.}$$

$$143. \int_0^1 x^2 \dot{x}^2 dt \rightarrow \text{extr}; x(0)=1, x(1)=\sqrt[3]{2}.$$

$$144. \int_0^{4/3} \frac{x}{x^2} dt \rightarrow \text{extr}; x(0)=1, x\left(\frac{4}{3}\right)=\frac{1}{9}.$$

$$145. \int_0^1 e^{-x} \dot{x}^2 dt \rightarrow \text{extr}; x(0)=0, x(1)=\ln 4.$$

$$146. \int_0^1 (\dot{x}^2 + x\dot{x} + 12tx) dt \rightarrow \text{extr}; x(0)=x(1)=0.$$

$$147. \int_0^1 (\dot{x}^2 - 2x\dot{x} + 2x^2) dt \rightarrow \text{extr}; x(1)=1.$$

$$148. \int_0^1 (\dot{x}^2 + x^2 + 4xsh t) dt \rightarrow \text{extr}; x(0)=0.$$

$$149. \int_0^1 (\dot{x}^2 + x^2 + 4xsh t) dt \rightarrow \text{extr}; x(0)=-1, x(1)=0.$$

$$150. \int_0^1 (\dot{x}^2 + x^2) dt - x^2(1) \rightarrow \text{extr}; x(0)=1.$$

$$151. \int_0^T (\dot{x}^2 + x^2) dt \rightarrow \text{extr}; x(0)=0, x(T)=1.$$

En los problemas 152—153 hallar las extremales admisibles.

$$152. \int_0^T (\dot{x}^2 + x^2) dt \rightarrow \text{extr}; x(T) + T - 1 = 0.$$

$$153. \int_0^T (\dot{x}^2 + x^2) dt \rightarrow \text{extr}; x(0)=0, T + x(T) + 1 = 0.$$

$$154. \int_0^{\pi/2} (\dot{x}^2 - x^2 - 2x) dt - 2x^2(0) - x^2\left(\frac{\pi}{2}\right) \rightarrow \text{extr.}$$

155. $\int_0^T (\dot{x}^2 + x^2) dt \rightarrow \text{extr}; x(T_0) = \xi.$
156. $\int_0^T (\dot{x}^2 + x^2) dt \rightarrow \text{extr}; x(T) = \xi.$
157. $\int_0^{T_0} (\dot{x}^2 + x^2) dt \rightarrow \text{extr}; |\dot{x}| \leq 1, x(T_0) = \xi.$
158. $\int_0^T (\dot{x}^2 + x^2) dt \rightarrow \text{extr}; |\dot{x}| \leq 1, x(T) = \xi.$
159. $\int_0^{T_0} (\dot{x}^2 + x^2) dt \rightarrow \text{extr}; x(0) = 0, x(T_0) = \xi.$
160. $\int_0^T (\dot{x}^2 + x^2) dt \rightarrow \text{extr}; x(0) = 0, x(T) = \xi.$
161. $\int_0^{T_0} (\dot{x}^2 + x^2) dt \rightarrow \text{extr}; |\dot{x}| \leq 1, x(0) = 0, x(T_0) = \xi.$
162. $\int_0^T (\dot{x}^2 + x^2) dt \rightarrow \text{extr}; |\dot{x}| \leq 1, x(0) = 0, x(T) = \xi.$
163. $\int_0^1 (\dot{x}^2 + x^2) dt \rightarrow \text{extr}; \int_0^1 xe^t dt = \frac{e^2 + 1}{4}, x(0) = 0, x(1) = e.$
164. $\int_0^{\pi/4} (\dot{x}^2 - x^2) dt \rightarrow \text{extr}; x(0) = 1.$
165. $\int_0^{\pi} (\dot{x}^2 - x^2) dt \rightarrow \text{extr}; |\dot{x}| \leq 1, x(0) = 0.$
166. $\int_0^{\pi/2} (\dot{x}^2 - x^2) dt \rightarrow \text{extr}; x(0) = 0, x\left(\frac{\pi}{2}\right) = 1.$
167. $\int_0^{3\pi/2} (\dot{x}^2 - x^2) dt \rightarrow \text{extr}; |\dot{x}| \leq 1, x(0) = x\left(\frac{3\pi}{2}\right) = 0.$
168. $\int_0^{T_0} (\dot{x}^2 - x^2) dt \rightarrow \text{extr}; |\dot{x}| \leq 1, x(0) = 0.$
169. $\int_0^{T_0} (\dot{x}^2 - x^2) dt \rightarrow \text{extr}; |\dot{x}| \leq 1, x(0) = x(T_0) = 0.$

$$170. \int_{\pi/4}^{\pi/2} (x^2 - \dot{x}^2 + 4x \operatorname{sen} t) dt \rightarrow \text{extr}; x\left(\frac{\pi}{2}\right) = 0.$$

$$171. \int_0^{\pi/2} (x^2 - x^3 + 4x \operatorname{cos} t) dt \rightarrow \text{extr}; x(0) = 0, x\left(\frac{\pi}{2}\right) = \frac{\pi}{2}.$$

$$172. \int_0^{T_0} (x^2 - x^3 - 4x \operatorname{sen} t) dt \rightarrow \text{extr}; x(0) = 0, x(T_0) = \xi.$$

$$173. \int_0^{\pi} (x^2 - x^3) dt \rightarrow \text{extr}; \int_0^{\pi} x \operatorname{cos} t dt = 1, x(0) = x(\pi) = 0.$$

$$174. \int_0^1 x^2 dt \rightarrow \text{extr}; \int_0^1 x^3 dt = 1.$$

$$175. \int_0^1 \dot{x}^2 dt \rightarrow \text{extr}; \int_0^1 x^2 dt = 1, \int_0^1 x dt = 0.$$

$$176. \int_0^1 x^2 dt \rightarrow \text{extr}; \int_0^1 x^3 dt = 1, x(0) = 0.$$

$$177. \int_0^1 x^2 dt \rightarrow \text{extr}; \int_0^1 x^3 dt = 1, x(0) = x(1) = 0.$$

$$178. \int_0^1 \frac{\sqrt{1+x^2}}{x} dt \rightarrow \text{extr}; x(0) = 1.$$

$$179. \int_0^1 \frac{\sqrt{1+x^2}}{x} dt \rightarrow \text{extr}; x(0) = x(1) = 1 (x > 0).$$

$$180. \int_0^T \frac{\sqrt{1+x^2}}{x} dt \rightarrow \text{extr}; x(0) = 1, 2T + x(T) = 2 (x > 0).$$

$$181. \int_0^T \frac{\sqrt{1+x^2}}{x} dt \rightarrow \text{extr}; x(0) = 1, T - x(T) = 1.$$

$$182. \int_0^T \sqrt{1+x^2} dt \rightarrow \text{extr}; x(0) = 0, T^2 x(T) = 1.$$

$$183. \int_0^1 x dt \rightarrow \text{extr}; \int_0^1 \sqrt{1+x^2} dt = \frac{\pi}{2}, x(1) = 0.$$

$$184. (P) \int_{-T_0}^{T_0} x dt \rightarrow \text{extr}; \int_{-T_0}^{T_0} \sqrt{1+x^2} dt = l, x(-T_0) = x(T_0) = 0 \quad (\text{problema de Didon})$$

$$185. \int_{-T_0}^{T_0} x \sqrt{1+x^2} dt \rightarrow \text{extr};$$

$$\int_{-T_0}^{T_0} \sqrt{1+x^2} dt = l, \quad x(-T_0) = x(T_0) = 0.$$

$$186. \int_0^{T_0} x \sqrt{1+x^2} dt \rightarrow \text{extr}; \quad x(T_0) = \xi.$$

$$187. \int_{-T_0}^{T_0} x \sqrt{1+x^2} dt \rightarrow \text{extr}; \quad x(T_0) = x(-T_0) = \xi \text{ (problema de la mínima superficie de rotación).}$$

$$188. \int_{t_0}^{t_1} \frac{\sqrt{1+x^2}}{\sqrt{x}} dt \rightarrow \text{extr}; \quad x(t_0) = x_0, \quad x(t_1) = x_1, \quad (x_0 > 0, \quad x_1 > 0) \text{ (problema de la braquistocrona).}$$

$$189. \int_0^{T_0} \sqrt{x+h} \sqrt{1+x^2} dt \rightarrow \text{inf}; \quad x(0) = 0, \quad x(T_0) = \xi.$$

$$190. \int_0^1 \left(\frac{\dot{x}_1^2 + \dot{x}_2^2}{2} + x_1 x_2 \right) dt \rightarrow \text{extr}; \quad x_1(0) = x_2(0) = 1.$$

$$191. \int_0^{\pi/2} (\dot{x}_1^2 + \dot{x}_2^2 + 2x_1 x_2) dt \rightarrow \text{extr}; \quad x_1(0) = x_2(0) = 0, \quad x_1 \frac{\pi}{2} = 1, \\ x_2 \frac{\pi}{2} = -1.$$

$$192. \int_0^1 \dot{x}_1 \dot{x}_2 dt \rightarrow \text{extr}; \quad \int_0^1 x_1 dt = \int_0^1 x_2 dt = 0, \quad x_1(0) = x_2(0) = 0, \quad x_1(1) = 1, \\ x_2(1) = 2.$$

$$193. \int_0^1 \dot{x}_1 \dot{x}_2 dt \rightarrow \text{extr}; \quad \int_0^1 x_1 dt = 1, \quad x_1(0) = x_1(1) = 0; \quad \int_0^1 x_2 dt = 0, \\ x_2(0) = 0, \quad x_2(1) = 1.$$

$$194. \int_0^1 (\dot{x}_1 \dot{x}_2 + x_1 x_2) dt + x_1(0) x_2(1) + x_1(1) x_2(0) \rightarrow \text{extr}.$$

$$195. \int_0^1 (x_1 + x_2) dt \rightarrow \text{extr}; \quad \int_0^1 \dot{x}_1 \dot{x}_2 dt = 0, \quad x_1(0) = x_2(0) = 0, \quad x_1(1) = 1, \\ x_2(1) = -3.$$

$$196. \int_0^1 (\dot{x}^2 + \dot{y}^2) dt \rightarrow \text{extr}; \quad \dot{x}\dot{y} - y\dot{x} = 1, \quad x(0) = 0, \quad x(1) = \text{sen } 1, \quad y(0) = 1, \\ y(1) = \text{cos } 1.$$

$$197. \int_0^1 \left(\frac{x^2 + \dot{x}^2}{2} + |\dot{x}| \right) dt \rightarrow \inf; x(1) = \xi.$$

$$198. \int_0^{T_0} (xy - y\dot{x}) dt \rightarrow \sup; x(0) = x(T_0), y(0) = y(T_0), x^2 + y^2 \leq 1,$$

$$199. (P) \int_0^{T_0} \frac{t dt}{1+x^2} \rightarrow \inf; \dot{x} \geq 0, x(0) = 0, x(T_0) = \xi \text{ (problema aerodinámico de Newton).}$$

$$200. \int_0^1 \dot{x}^2 dt \rightarrow \text{extr}; x(1) = \dot{x}(0) = 0, \dot{x}(1) = 1.$$

$$201. \int_0^1 \dot{x}^2 dt \rightarrow \text{extr}; x(0) = \dot{x}(1) = 0, \dot{x}(0) = 1.$$

$$202. \int_0^1 \dot{x}^2 dt \rightarrow \text{extr}; x(0) = \dot{x}(0) = 0, \dot{x}(1) = 1.$$

$$203. \int_0^1 \dot{x}^2 dt \rightarrow \text{extr}; x(0) = \dot{x}(1) = 0, \dot{x}(0) = -1, \dot{x}(1) = 1.$$

$$204. \int_0^1 (\ddot{x}^2 - 48x) dt \rightarrow \text{extr}; x(0) = x(1) = 0.$$

$$205. \int_0^1 (\ddot{x}^2 - 48x) dt \rightarrow \text{extr}; x(0) = \dot{x}(0) = x(1) = 0.$$

$$206. \int_0^1 (\ddot{x}^2 - 48x) dt \rightarrow \text{extr}; x(0) = \dot{x}(0) = x(1) = \dot{x}(1) = 0.$$

$$207. \int_0^e e^{-t} \dot{x}^2 dt \rightarrow \text{extr}; x(0) = 0, \dot{x}(0) = 1, x(1) = e, \dot{x}(1) = 2e.$$

$$208. \int_1^e t \dot{x}^2 dt \rightarrow \text{extr}; x(1) = 0, \dot{x}(1) = 1, \dot{x}(e) = 2.$$

$$209. \int_1^e t \dot{x}^2 dt \rightarrow \text{extr}; x(1) = 0, \dot{x}(1) = 1, x(e) = e, \dot{x}(e) = 2.$$

$$210. \int_1^e (t+1) t \dot{x}^2 dt \rightarrow \text{extr}; x(1) = 0, \dot{x}(1) = 1, x(e) = e, \dot{x}(e) = 2.$$

$$211. \int_1^e t^2 \ddot{x}^2 dt \rightarrow \text{extr}; x(1)=0, \dot{x}(1)=1, \dot{x}(e)=\frac{1}{e}.$$

$$212. \int_1^e t^2 \ddot{x}^2 dt \rightarrow \text{extr}; x(1)=0, x(e)=\dot{x}(1)=1, \dot{x}(e)=\frac{1}{e}.$$

$$213. \int_1^e t^2 \ddot{x}^2 dt \rightarrow \text{extr}; x(1)=1, \dot{x}(1)=-1, \dot{x}(e)=-\frac{1}{e^2}.$$

$$214. \int_0^1 (\ddot{x}-x)^2 dt \rightarrow \text{extr}; x(0)=1.$$

$$215. \int_0^1 (\ddot{x}-x)^2 dt \rightarrow \text{extr}; x(0)=1, \dot{x}(0)=0.$$

$$216. \int_0^1 (\ddot{x}-x)^2 dt \rightarrow \text{extr}; x(0)=0, x(1)=\text{ch } 1, \dot{x}(1)=\text{ch } 1 + \text{sh } 1.$$

$$217. \int_0^1 (\ddot{x}-x)^2 dt \rightarrow \text{extr}; x(0)=\dot{x}(0)=0, x(1)=\text{sh } (1), \dot{x}(1)=\text{ch } (1) + \text{sh } 1.$$

$$218. \int_0^{\pi/2} (\ddot{x}+x)^2 dt + x^2(0) \rightarrow \text{extr}.$$

$$219. \int_0^{\pi/2} (\ddot{x}+x)^2 dt + x^2(0) \rightarrow \text{extr}; x\left(\frac{\pi}{2}\right)=1.$$

$$220. \int_0^{\pi/2} (\ddot{x}+x)^2 dt + x^2(0) \rightarrow \text{extr}; x\left(\frac{\pi}{2}\right)=1, x\left(\frac{\pi}{2}\right)=0.$$

$$221. \int_0^{\pi/2} (\ddot{x}+x)^2 dt + x^2(0) \rightarrow \text{extr}; x\left(\frac{\pi}{2}\right)=\dot{x}(0)=0, \dot{x}\left(\frac{\pi}{2}\right)=1.$$

$$222. \int_0^1 (x^2 + (\ddot{x} + \sqrt{2x})^2) dt \rightarrow \text{extr}; x(0)=1.$$

$$223. \int_1^e t^2 \ddot{x}^2 dt \rightarrow \text{extr}; x(1)=1, \dot{x}(1)=-1, x(e)=\frac{1}{e}, \dot{x}(e)=-\frac{1}{e^2}.$$

$$224. \int_0^{\pi} (\ddot{x}^2 + 4x^2) dt \rightarrow \text{extr}; x(0)=\dot{x}(0)=0, x(\pi)=\text{sh } \pi.$$

225. $\int_0^{\pi} (\ddot{x}^2 + 4x^2) dt \rightarrow \text{extr}; x(0) = x(\pi) = 0, \dot{x}(\pi) = \text{sh } \pi.$
226. $\int_0^{\pi} (\dot{x}^2 - x^2) dt \rightarrow \text{extr}; x(0) = 1.$
227. $\int_0^{\pi} (\ddot{x}^2 - x^2) dt \rightarrow \text{extr}; \dot{x}(0) = 1.$
228. $\int_0^{\pi/2} (\ddot{x}^2 - x^2) dt \rightarrow \text{extr}; x(0) = 0, x\left(\frac{\pi}{2}\right) = 1.$
229. $\int_0^{\pi/2} (\dot{x}^2 - x^2) dt \rightarrow \text{extr}; \dot{x}(0) = 0, \dot{x}\left(\frac{\pi}{2}\right) = 1.$
230. $\int_0^{\pi/2} (\ddot{x}^2 - x^2) dt \rightarrow \text{extr}; \dot{x}(0) = \dot{x}(\pi) = 0, x(\pi) = 1,$
231. $\int_0^{\pi/2} (\dot{x}^2 - x^2) dt \rightarrow \text{extr}; x\left(\frac{\pi}{2}\right) = 1, x(0) = \dot{x}\left(\frac{\pi}{2}\right) = 0.$
232. $\int_0^{\pi/2} (\ddot{x}^2 - x^2) dt \rightarrow \text{extr}; x\left(\frac{\pi}{2}\right) = 1, x(0) = \dot{x}(0) = \dot{x}\left(\frac{\pi}{2}\right) = 0.$
233. $\int_0^{\pi} (\ddot{x}^2 - x^2) dt \rightarrow \text{extr}; x(0) = x(\pi) = 0, \dot{x}(0) = 1, \dot{x}(\pi) = -1.$
234. $\int_0^1 (\dot{x}^2 + x^2) dt \rightarrow \text{extr}; x(0) = 0, x(1) = \text{sh } 1, \dot{x}(1) = \text{bh } 1.$
235. $\int_0^1 (\ddot{x}^2 + x^2) dt \rightarrow \text{extr}; x(0) = 1; \dot{x}(0) = 0, x(1) = \text{ch } 1, \dot{x}(1) = \text{sh } 1.$
236. $\int_0^{\pi/2} (\ddot{x}^2 - \dot{x}^2) dt \rightarrow \text{extr}; x(0) = \dot{x}(0) = 0, x\left(\frac{\pi}{2}\right) = 1.$
237. $\int_0^{\pi/2} (\dot{x}^2 - x^2) dt \rightarrow \text{extr}; x(0) = \dot{x}(0) = x\left(\frac{\pi}{2}\right) = 0, x\left(\frac{\pi}{2}\right) = 1.$
238. $\int_0^2 x dt \rightarrow \text{extr}; |\dot{x}| \leq 2, x(0) + x(2) = 0, \dot{x}(0) = 0.$
239. $\int_0^1 x dt \rightarrow \text{extr}; |\dot{x}| \leq 2, x(0) + x(1) = 0, \dot{x}(0) + \dot{x}(1) = 0.$

$$240. \int_0^2 x dt \rightarrow \text{inf}; |\ddot{x}| \leq 2, x(0) = \dot{x}(0) = \dot{x}(2) = 0.$$

$$241. \int_0^4 x dt \rightarrow \text{extr}; |\ddot{x}| \leq 2, x(0) + x(4) = 0, \dot{x}(0) = \dot{x}(4) = 0.$$

$$242. T \rightarrow \text{inf}; |\ddot{x}| \leq 2, x(-1), x(T) = -1, \dot{x}(-1) = \dot{x}(T) = 0.$$

$$243. T \rightarrow \text{inf}; -1 \leq \ddot{x} \leq 3, x(0) = 1, \dot{x}(0) = \dot{x}(T) = 0, x(T) = -1.$$

$$244. \int_0^4 x dt \rightarrow \text{extr}; |\ddot{x}| \leq 2, x(0) = x(4) = 0.$$

$$245. \int_0^4 x dt \rightarrow \text{extr}; |\ddot{x}| \leq 2, x(0) = \dot{x}(4) = x(4) = 0.$$

$$246. \int_0^4 x dt \rightarrow \text{extr}; |\ddot{x}| \leq 2, x(0) = \dot{x}(0) = x(4) = \dot{x}(4) = 0.$$

$$247. \int_0^2 |\ddot{x}| dt \rightarrow \text{inf}; \ddot{x} \geq -2, x(0) = 0, x(2) = -1, \dot{x}(2) = -2.$$

$$248. \int_0^2 \ddot{x}^2 dt \rightarrow \text{inf}; \ddot{x} \geq 6, x(0) = \dot{x}(0) = 0, x(2) = 17.$$

$$249. \int_0^1 x^2 dt \rightarrow \text{inf}; |\ddot{x}| \leq 1, x(0) = \dot{x}(0) = 0, x(1) = -\frac{11}{24}.$$

$$250. \int_0^1 \ddot{x}^2 dt \rightarrow \text{extr}; \int_0^1 x dt = 1, x(0) = 0.$$

$$251. \int_0^1 \ddot{x}^2 dt \rightarrow \text{extr}; \int_0^1 x dt = 1, x(1) = \dot{x}(0) = 0.$$

$$252. \int_0^1 \ddot{x}^2 dt \rightarrow \text{extr}; \int_0^1 x dt = 1, x(0) = \dot{x}(0) = \dot{x}(1) = 0.$$

$$253. \int_0^1 \ddot{x}^2 dt \rightarrow \text{extr}; \int_0^1 x dt = 1, x(0) = \dot{x}(0) = x(1) = \dot{x}(1) = 0.$$

$$254. T \rightarrow \text{extr}; \int_0^T \ddot{x}^2 dt = 1, x(0) = \dot{x}(0) = 0, \dot{x}(T) = 1.$$

$$255. T \rightarrow \text{extr}; \int_0^T \ddot{x}^2 dt = 1, x(0) = \dot{x}(0) = x(T) = 0, \dot{x}(T) = 1.$$

$$256. \dot{x}(1) \rightarrow \text{extr}; \int_0^1 \ddot{x}^2 dt = 4, \quad x(0) = \dot{x}(0) = x(1) = 0.$$

$$257. \int_0^1 \ddot{x}^2 dt \rightarrow \text{extr}; \quad x(0) = \dot{x}(0) = \ddot{x}(0), \quad x(1) = 1.$$

$$258. \int_0^1 x^2 dt \rightarrow \text{extr}; \quad x(0) = \dot{x}(0) = \ddot{x}(0) = 0, \quad x(1) = 1.$$

$$259. \int_0^1 \ddot{x}^2 dt \rightarrow \text{extr}; \quad x(0) = \dot{x}(0) = \ddot{x}(0) = \dot{x}(1) = 0, \quad x(1) = 1.$$

$$260. \int_0^1 \ddot{x}^2 dt \rightarrow \text{extr}; \quad x(0) = \dot{x}(0) = \ddot{x}(0) = \dot{x}(1) = \ddot{x}(1) = 0, \quad x(1) = 1.$$

Respuestas, indicaciones y soluciones

Con arreglo a la introducción. 1. $f(x_1, x_2) = x_1^2 - x_2^2 + 2e^{-x_1^2}$. 2. $f(x_1, x_2) = \sin x_2 - x_1^2$. 3. $f(x_1, x_2) = (x_1 - x_2^2)(x_1 - 3x_2^2)$.
4. No. Analizar la función

$$f(x) = \begin{cases} x^2 \left(2 + \operatorname{sen} \frac{1}{x} \right), & x \neq 0, \\ 0, & x = 0. \end{cases}$$

Con arreglo al punto 1.1. 1. La función N proporciona la norma para los siguientes valores de los parámetros: a) $p \geq 1$; b). c) $a_{11}a_{22} - a_{12}a_{21} \neq 0$; d) $a_{11} > 0$, $a_{11}a_{22} - a_{12}^2 > 0$. 2. La equivalencia de las normas se deduce de la desigualdad $\|x\|_\infty \leq \|x\| \leq \sqrt{2}\|x\|_\infty$. 4. Es preciso suponer que $\|x\| = \inf \{t > 0 \mid x/t \in B\}$. 7. Por ejemplo, el espacio de funciones continuas en

el segmento $[0, 1]$ con la norma $\|x(\cdot)\| = \left(\int_0^1 x^2(t) dt \right)^{1/2}$ es un espacio normalizado pero no banachiano.

9. No, ya que la funcional no está acotada.

10. a) $\|x\| = \max \left(\frac{|x_1|}{|a_1|}, \frac{|x_2|}{|a_2|} \right)$; b) $\|x\| = \max \left(\left(\frac{x_1}{a_1} \right)^2 + \left(\frac{x_2}{a_2} \right)^2, \left| \frac{x_1}{b_1} \right|, \left| \frac{x_2}{b_2} \right| \right)$.

11. Es necesario tomar, por ejemplo, la envoltura lineal de las funciones $f_1(t) = \sin 2\pi t$, $f_2(t) = \cos 2\pi t$. Entonces $\|x_1 f_1(\cdot) + x_2 f_2(\cdot)\|_{C([0, 1])} = \sqrt{x_1^2 + x_2^2}$.

12. a) $(|y_1|^2 + |y_2|^2)^{1/2}$; b) $|y_1| + |y_2|$; c) $(|y_1|^q + |y_2|^q)^{1/q}$, $1/p + 1/q = 1$; d) $(b_{11}y_1^2 + 2b_{12}y_1y_2 + b_{22}y_2^2)^{1/2}$, donde $B = \begin{pmatrix} b_{11} & b_{12} \\ b_{12} & b_{22} \end{pmatrix} = A^{-1}$, $A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{12} & a_{22} \end{pmatrix}$.

Con arreglo al punto 1.2. 1. $f(x) = x$, $C = (-1, 1)$. 2. $X = \mathbb{R}$, $f(x) = \arctg x$.

4. a) No; b) no; c) no; d) sí.

5. Una esfera unidad en el espacio l_2 (y en general en cualquier espacio de dimensión infinita).

6. Es necesario, por ejemplo, inscribir en la esfera unidad del espacio l_2 un número infinito $B(x_n, \rho)$, $n \geq 1$ de esferas de radio fijo ρ que no se intersequen, y suponer que

$$f(x) = \begin{cases} \|x\| - 1, & \|x\| \geq 1, \\ (1 - 1/n)(\|x - x_n\| - \rho), & x \in B(x_n, \rho), \\ 0, & \text{en los demás casos.} \end{cases}$$

En este caso la cota inferior de la funcional f es igual a $-\rho$ pero ella no se alcanza en ningún punto.

$$7. X = C([-1, 1]), L = \left\{ x(\cdot) \int_{-1}^1 x(t) \operatorname{sign} t dt = 0 \right\}, \hat{x}(t) = t.$$

8. Se puede examinar, por ejemplo, la funcional $l(x, y) = x + y$.

Con arreglo al punto 1.3. 1. $f: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}, f(x) = x \operatorname{sen} \frac{1}{x}, \hat{x} = 0$. 2. $f: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}, f(x) = |x|, \hat{x} = 0$ ($\delta f(\hat{x}, h)$ no existe cuando $\hat{x} = 0$). 3. $f: \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$ en las coordenadas polares $x = (x_1, x_2) = (r \cos \varphi, r \operatorname{sen} \varphi)$ está determinada por la igualdad $f(x) = r \cos 3\varphi, \hat{x} = 0$ (para $h = (r \cos \varphi, r \operatorname{sen} \varphi)$ $f(\hat{x}, h) = r \cos 3\varphi$ en una función no lineal en h).

$$4. f: \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}, f(x) = \begin{cases} 1, & x_1 = x_2^2, x_2 > 0, \\ 0, & \text{en los demás casos,} \end{cases}$$

$\hat{x} = (0, 0)$. $\delta f(\hat{x}, h) = 0 \forall h \in \mathbb{R}^2 \Rightarrow f'_r(\hat{x}) = 0$. La derivada de Frechet no existe en el punto \hat{x} , ya que la función f no es continua en ese punto (de la diferenciabilidad de dicha función, según Frechet, se deduce su continuidad en el punto \hat{x}).

$$5. f: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}, f(x) = \begin{cases} x^2, & x \text{ es racional,} \\ 0, & x \text{ es irracional} \end{cases} \hat{x} = 0.$$

Por consiguiente, la derivada de Frechet $f'(\hat{x}) = 0$. La función en cero no es estrictamente diferenciable, o sea, no es continua en el entorno del cero (de la estricta diferenciabilidad de tal función en un punto se deduce su continuidad en cierto entorno de ese punto).

Con arreglo al punto 1.4. Sea $\varphi: \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}^2, \varphi(x_1, x_2) = (x_1^2, x_2)$.

$$\psi(y_1, y_2) = \begin{cases} 1, & y_1 = y_2^2, y_2 > 0, \\ 0, & \text{en los demás casos.} \end{cases}$$

La función φ es diferenciable según Frechet en el punto $(0, 0)$ (e incluso estrictamente); y ψ es diferenciable según Gateaux en el punto $(0, 0)$, pero la función

$$f(x) = (\psi \circ \varphi)(x) = \begin{cases} 1, & x_2 = |x_1| > 0, \\ 0, & \text{en los demás casos} \end{cases}$$

no es diferenciable según Gateaux en el punto $(0, 0)$ (o incluso en ese punto ella no tiene derivadas en las direcciones $h = (1, 1)$ y $h = (-1, 1)$).

2. Sea $f: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}^2, f(x) = (\operatorname{sen} x, -\cos x)$. En este caso $f'(x)[h] = h(\cos x, \operatorname{sen} x)$. Por otra parte, $f(2\pi) - f(0) = 0 \neq f'(c)[2\pi - 0] = 2\pi(\cos c, \operatorname{sen} c)$, es decir, la fórmula de incrementos no tiene lugar.

Con arreglo al punto 1.5.5. a) $a \geq 0$; b) $a \geq 0, b \geq 0$; c) puede ser cualquier número; d) $p \geq 1$; e) $a_{11} > 0, a_{11}a_{22} - a_{22}^2 \geq 0$, o bien $a_{11} = a_{22} = 0, a_{22} \geq 0$.

6. a) sí; b) sí.

$$7. a) f^*(y) = \begin{cases} y(\ln y - 1), & y > 0, \\ 0, & y = 0, \\ +\infty, & y < 0; \end{cases}$$

b) $a < 0 \Rightarrow f^*(y) = +\infty$; $a = 0 \Rightarrow f^*(y) = \delta\{b\} - c$; $a > 0 \Rightarrow f^*(y) = \frac{(y-b)^2}{4a} - c$;

c) $p > 1 \Rightarrow f^*(y) = |y|^{p'/p'}, 1/p + 1/p' = 1$; $p = 1 \Rightarrow f^*(y) = \delta\{-1, 1\}$; $0 < p < 1 \Rightarrow f^*(y) = \delta\{0\}$; d) $f^*y = 0$; e) $f^*(y) = \max\{ay, by\}$.

8. a) $\delta \{(a_1, a_2)\} - b$; b) $a_{11} > 0, a_{11}a_{22} - a_{12}^2 > 0 \Rightarrow f^*(y) = \langle A^{-1}y, y \rangle / 4$,
 $a_{11} > 0, a_{11}a_{12} - a_{12}^2 = 0, 0$ bien $a_{11} = a_{12} = 0, a_{22} > 0 \Rightarrow f^*(y) =$
 $= \begin{cases} \langle A^{-1}y, y \rangle / 4, & y \in \text{Im } A, \\ +\infty, & y \notin \text{Im } A, \end{cases} \quad a_{11} = a_{12} = a_{22} = 0 \Rightarrow f^*(y) = \delta \{0\}; f^*(y) = +\infty$

en los demás casos donde $A = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} \end{bmatrix}$;

c) $f^*(y) = \begin{cases} \lambda (\ln \lambda - 1), & (y_1, y_2) = \lambda (a_1, a_2), \lambda > 0, \\ 0, & y = 0 \\ +\infty, & \text{en los demás casos;} \end{cases}$

d) $f^*(y) = (|a_1 y_1|^{p'} + |a_2 y_2|^{p'})^{1/p'}, 1/p' + 1/p = 1$;

e) $f^*(y) = \begin{cases} 0, & y_i \geq 0, i=1, \dots, n \sum_{i=1}^n y_i = 1, \\ +\infty, & \text{en los demás casos.} \end{cases}$

9. a) $f^{**}(x) \equiv 0$; b) $f^{**}(x) = \begin{cases} (x^2 - 1)^2, & |x| \geq 1, \\ 0, & |x| < 1; \end{cases}$ c) $f^{**}(x) \equiv -1$;

d) $f^{**}(x) = 0$; e) $f^{**}(x) = |x| + |x - a|$; f) $f^{**}(x) = \begin{cases} ||x| - 1|, & |x| \geq 1, \\ 0, & |x| < 1. \end{cases}$

10. a) $|y_1| + |y_2| \leq 1$; b) $|y_1|^2 + |y_2|^2 \leq 1$; c) un triángulo con vértices $(-2, 0), (1 \pm \sqrt{3}), 0$; d) $B_{p'} = \{(y_1, y_2) \mid |y_1|^{p'} + |y_2|^{p'} \leq 1, 1/p' + 1/p = 1\}$; e) $(a_1 y_1)^2 + (a_2 y_2)^2 \leq 1$.

11. a) $[-1, 1]$; b) $[0, 1]$; c) $(-1, 0)$.

12. a) $|y| \leq 1$; b) $\sum_{i=1}^n |y_i| = 1$; c) $\sum_{i=1}^n y_i = 1, y_i \geq 0, i = 1, \dots, n$;

d) $[0, a]$.

13. $\{B^* = x^* \in X^* \mid \|x^*\|_{X^*} \leq 1\}$.

14. a) $[-1, 1]$; b) $\{x^* \in C^* \mid \langle [0, 1] / \langle x^*, x(\cdot) \rangle = \mu_1 x(1/6) - \mu_2 x(1/2) + \mu_3 x(5/6), \mu_i \geq 0, \mu_1 - \mu_2 - \mu_3 = 1\}$.

15. $\max \{x_1 + \sqrt{3}x_2, x_1 - \sqrt{3}x_2, -2x_2\}$.

16. $(\mu A)^* = \delta A^0$.

17. De la desigualdad de Young se deduce inmediatamente que $|x|^{2/2} \leq f(x)$. Pasando a las funciones conjugadas y partiendo del hecho de que $\varphi \leq \psi \Rightarrow \varphi^* \geq \psi^*$ llegamos a la desigualdad opuesta $f(x) \geq |x|^{2/2}$, de donde precisamente se deduce lo requerido.

18. $f(t) = e^{-t}, g(x) = x^2, f \circ g = e^{-x^2}$.

19. $f_1(x_1, x_2) = \delta A_1(x_1, x_2), f_2(x_1, x_2) = \delta A_2(x_1, x_2), A_1 = \{x_1, x_2 \mid x_1 \geq 0, x_2 \geq 0, x_1 x_2 \geq 1\}, A_2 = \{x_1, x_2 \mid x_1 \leq 0, x_2 \geq 0, x_1 x_2 \leq -1\}$.

Con arreglo al punto 11.1.1. Reduzcamos el problema de forma canónica a un problema de mínimo: $-\langle c, x \rangle \rightarrow \inf$. Designando $-x = \tilde{x}$ obtenemos

$$\langle c, \tilde{x} \rangle \rightarrow \inf; \quad A\tilde{x} = -b, \tilde{x} \leq 0, \quad (\text{Pr}')$$

además, $S_{\text{Pr can}} = -S_{\text{Pr}'}$. Hallemos la función $S^*(b^*)$ conjugada con

la S -función del problema (Pr') $S(b) = \inf \{\langle c, x \rangle \mid A\tilde{x} = -b, \tilde{x} \leq 0$:

$$\begin{aligned} S^*(b^*) &= \sup \{\langle b^*, b \rangle - S(b)\} = \sup_b \{\langle b^*, b \rangle - \inf_x \{\langle c, x \rangle \mid A\tilde{x} = \\ &= -b, x \leq 0\} = \sup_{b, x} \{\langle b^*, b \rangle - \langle c, \tilde{x} \rangle \mid A\tilde{x} = -b, \tilde{x} \leq 0\} = \sup_x \{\langle b, -A\tilde{x} \rangle - \end{aligned}$$

$-\langle c, \tilde{x} \mid x \leq 0 \rangle = \sup_{\tilde{x} \leq 0} (-A^* \cdot b^* - c, \tilde{x}) = \begin{cases} 0, & -A^*b^* - c \geq 0, \\ +\infty, & \text{de otra manera.} \end{cases}$
 Hallemos la segunda función $S^{**}(b)$ conjugada con la función S :

$$S^{**}(b) = \sup_{b^*} (\langle b^*, b \rangle - S^*(b^*)) = \sup_{b^*} \{ \langle b^*, b \rangle \mid -A^*b^* \geq c \}.$$

Por consiguiente, $S_{Pr_{can}^*} = -S^{**}(b) = \inf \{ \langle b, -b^* \rangle \mid -A^*b^* \geq c \}$.
 Suponiendo que $y = -b^*$ obtenemos un problema dual con respecto a (Pr_{can}) :

$$\langle b, y \rangle \rightarrow \inf; \quad A^*y \geq c. \quad (Pr_{can}^*)$$

2. Reduzcamos el problema de forma normal a un problema de mínimo.
 $-\langle c, x \rangle \rightarrow \inf$. Denotando $\tilde{x} = -x$ obtenemos

$$\langle c, \tilde{x} \rangle \rightarrow \inf; \quad -A\tilde{x} \leq b, \tilde{x} \leq 0, \quad (Pr')$$

en este caso $S_{Pr_{norm}^*} = -S_{Pr'}$.

Hallemos la función $S^*(b^*)$ conjugada con la S -función $S(b) = \inf \{ \langle c, \tilde{x} \rangle \mid -A\tilde{x} \leq b, \tilde{x} \leq 0 \}$ del problema Pr' :

$$\begin{aligned} S^*(b^*) &= \sup_b (\langle b^*, b \rangle - S(b)) = \sup_b (\langle b^*, b \rangle - \inf \{ \langle c, \tilde{x} \rangle \mid -A\tilde{x} \leq b, \tilde{x} \leq 0 \}) = \\ &= \sup_{\tilde{x} \leq 0} \sup_{b \geq -A\tilde{x}} (\langle b^*, b \rangle - \langle c, \tilde{x} \rangle) = \begin{cases} \sup_{\tilde{x} \leq 0} (\langle b^*, -A\tilde{x} \rangle - \langle c, \tilde{x} \rangle), & b^* \leq 0, \\ +\infty, & \text{de otra manera} \end{cases} = \\ &= \begin{cases} \sup_{\tilde{x} \leq 0} \langle -A^*b^* - c, \tilde{x} \rangle, & b^* \leq 0, \\ +\infty, & \text{de otra manera} \end{cases} = \begin{cases} 0, & -A^*b^* - c \geq 0, \quad b^* \leq 0, \\ +\infty, & \text{de otra manera,} \end{cases} \end{aligned}$$

Hallemos la segunda función $S^{**}(b)$ conjugada con la función S :

$$S^{**}(b) = \sup (\langle b^*, b \rangle - S^*(b^*)) = \sup \{ \langle b, b^* \rangle \mid -A^*b^* \geq c, b^* \leq 0 \}.$$

Por consiguiente, $S_{Pr_{nor}^*} = -S^{**}(b) = \inf \{ \langle b, -b^* \rangle \mid A^*b^* \leq c, -b^* \geq 0 \}$.
 Suponiendo que $y = -b^*$ obtenemos un problema dual con respecto a Pr_{norm} :

$$\langle b, y \rangle \rightarrow \inf; \quad A^*y \geq c, \quad y \geq 0. \quad (Pr_{norm}^*)$$

3. Reduzcamos el problema de forma canónica a un problema de mínimo:
 $-\langle c, x \rangle \rightarrow \inf$. Denotando $\tilde{x} = -x$ obtenemos

$$\langle c, \tilde{x} \rangle \rightarrow \inf; \quad \tilde{A}\tilde{x} = -b, \tilde{x} \leq 0, \quad (Pr')$$

además, $S_{Pr_{norm}^*} = -S_{Pr'}$. Sustituyendo la igualdad $\tilde{A}\tilde{x} = -b$ por dos desigualdades $\tilde{A}\tilde{x} \leq -b, \tilde{A}\tilde{x} \geq -b$ ($\Leftrightarrow -\tilde{A}\tilde{x} \leq b$) obtenemos

$$\langle c, x \rangle \rightarrow \inf; \quad \begin{pmatrix} A \\ -A \\ I \end{pmatrix} \tilde{x} \begin{pmatrix} -b \\ b \\ 0 \end{pmatrix}. \quad (Pr')$$

Este último es un problema general de programación lineal. Escribamos para él su problema dual:

$$\langle (-b, b, 0), (y_1, y_2, y_3) \rangle \rightarrow \sup;$$

$$(A^* - AI) \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ y_3 \end{pmatrix} = c, \quad y_i \leq 0, \quad i = 1, 2, 3, \quad (\text{Pr}'^*)$$

$y_1, y_2 \in R^m, y_3 \in R^n$ ($\Leftrightarrow \langle b, -y_1 \rangle + \langle b, y_2 \rangle \rightarrow \sup; A^*y_1 - A^*y_2 - y_3 = c, \dots$)
Denotando $y = y_1 - y_2$ obtenemos $A^*y = c - y_3 \geq c$. Ha resultado el problema

$$- \langle b, y \rangle \rightarrow \sup; \quad A^*y \geq c \quad (\text{Pr}'^*)$$

y su versión equivalente ($S_{\text{Pr}'^*}^{\text{norm}}$) = - $S_{\text{Pr}'^*}$

$$\langle b, y \rangle \rightarrow \inf; \quad A^*y \geq c,$$

la cual es dual con respecto a Pr_{norm} .

4. Realicemos la demostración por reducción al absurdo. Supongamos que $|f(z')| < \infty$ para cierto punto $z' \in R^n$. Entonces, en virtud de la convexidad de la supergráfica de la función f , se deduce que $f(z) = -\infty \forall z \in [z_0, z]$, lo cual contradice el carácter cerrado de la supergráfica de f .

1. $f'(\hat{x})[h] = Ah$. 2. $f'(\hat{x})[h] = Ah, A = \begin{pmatrix} 2 & 1 \\ 2 & 4 \end{pmatrix}$. 3. $f'(x)[h] = 2\langle \hat{x}, h \rangle$.
4. $f'(\hat{x})[h] = \langle \hat{x}, h \rangle / \|\hat{x}\|$ (véase la solución en [AGT, N°. 1.7]). 5. $f'(\hat{x})[h] = h / \|\hat{x}\| - \hat{x}(\hat{x}, h) / \|\hat{x}\|^3$. 6. $f'(x(\cdot))[h(\cdot)] = 3 \int_0^1 h(t) \hat{x}^2(t) dt$. 7. $f'(\hat{x}(\cdot)) \times [h(\cdot)] = 6 \left(\int_0^1 \hat{x}^2(t) dt \right)^2 \int_0^1 h(t) \hat{x}(t) dt$. 8. $f'(\hat{x}(\cdot)) [h(\cdot)] = h(0)$.
9. $f'(\hat{x}(\cdot)) \times [h(\cdot)] = 2\hat{x}(1)h(1)$. 10. $f'(\hat{x}(\cdot)) [h(\cdot)] = h(1) \cos \hat{x}(1)$. 11. $\{x \mid |x_i| = |x_j| \text{ para ciertos valores de } i \neq j\}$. 12. $\{x = (x_1, \dots, x_n) \mid x_1 \dots x_n = 0\}$. 13. $1 + 2/\pi$. 14. $3/2$. 15. 8 (véase la solución en [AGT, N°. 1.30]). 16. $1/\sqrt{3}$. 17. $\sqrt{2}/\sqrt{3}$. 18. $1/\sqrt{2}$ (véase la solución en [AGT, N°. 1.36]). 19. $\sqrt{5}/2$. 20. $\Lambda^*: l_2 \rightarrow l_2, \Lambda^*y = (0, y_1, y_2, \dots), y = (y_1, y_2, \dots)$. 21. $T_x M = \{0\}$, $T_x^+ M = R^2$. 22. $T_x M = R_+ \times R, T_x^+ M = R^2 \setminus R_+^2$. 23. $\{0\}$. 24. $T_x M = \{x(\cdot) \in C([0, 1]) \mid \int_0^1 x(t) \cos \pi t dt = 0\}$ (véase la solución en [AGT, N°. 1.49]). 25. $\{h(\cdot) \in C([0, 1]) \mid h(0) = h(1) = 0\}$. 26. R . 27. R_+ (véase la solución en [AGT, N°. 1.52]). 28. $\{0\}$. 29. $(5, 2) \in \text{locmín}, S_{\text{mín}} = -\infty, S_{\text{máx}} = +\infty$. 30. $S_{\text{mín}} = -\infty, S_{\text{máx}} = +\infty$. $(2, 3) \notin \text{locextr}$. 31. $S_{\text{mín}} = -\infty, S_{\text{máx}} = +\infty, (8, -10) \notin \text{locextr}$. 32. $(-2/3, -1/3, 1) \in \text{absmín}, S_{\text{mín}} = -4/3, S_{\text{máx}} = +\infty$. 33. $(1, 1) \in \text{locmáx}, S_{\text{máx}} = +\infty, S_{\text{mín}} = -\infty, (0, 0), (0, 3), (3, 0) \notin \text{locextr}$. 34. $(1/2, 1/2) \in \text{absmáx}, S_{\text{máx}} = e^{1/4}, S_{\text{mín}} = 0$ no se alcanza. 35. $(1/6, 1/3, 1/2) \in \text{locmáx} (t, 0, 1-t) \in \text{locmáx} \forall t > 1/2$ y $(t, 0, 1-t) \in \text{locmín} \forall 0 < t < 1/2$. $S_{\text{máx}} = +\infty, S_{\text{mín}} = -\infty$. 36. $(1/\sqrt{6}, 1/\sqrt{6}, -2/\sqrt{6}), (1/\sqrt{6}, -2/\sqrt{6}, 1/\sqrt{6})$.

- $1/\sqrt{6}$, $(-2/\sqrt{6}, 1/\sqrt{6}, 1/\sqrt{6}) \in \text{absmín}$, $\{(-1/\sqrt{6}, -1/\sqrt{6}, 2/\sqrt{6}), (-1/\sqrt{6}, 2/\sqrt{6}, -1/\sqrt{6}), (2/\sqrt{6}, -1/\sqrt{6}, -1/\sqrt{6})\} \in \text{absmáx}$, $S_{\text{máx}} = -S_{\text{mín}} = 1/3\sqrt{6}$.
 37. $(0, \dots, 0) \in \text{absmín}$, $S_{\text{mín}} = 0$, $(\pm n^{-1/4}, \dots, \pm n^{-1/4}) \in \text{absmáx}$, $S_{\text{máx}} = \sqrt{n}$. 38. $(-2, 0, 7) \in \text{absmín}$, $S_{\text{máx}} = +\infty$ ($x_n = (-n, 0, 2n + 3)$). 39. $(0, 1) \in \text{absmín}$, $(1, 0) \in \text{absmáx}$. 40. $(0, 1, 0) \in \text{absmín}$, $S_{\text{máx}} = +\infty$. 41. $(1, 1) \in \text{absmín}$. 42. $(-1/2, -1/2) \in \text{absmín}$. 43. $a^2 + b^2 \leq 1 \Rightarrow (a, b) \in \text{absmín}$; $a^2 + b^2 > 1 \Rightarrow (a/\sqrt{a^2 + b^2}, b/\sqrt{a^2 + b^2}) \in \text{absmín}$. 44. $0 < \alpha \leq 1/2 \Rightarrow (\alpha, \alpha) \in \text{absmín}$; $\alpha > 1/2 \Rightarrow (1/2, 1/2) \in \text{absmín}$. 45. $\beta = \xi_3 + \sqrt{\xi_1^2 + \xi_2^2} \leq 0 \Rightarrow (0, 0, 0) \in \text{absmín}$; $\beta > 0 \Rightarrow (\beta \xi_1 / \sqrt{2(\xi_1^2 + \xi_2^2)}, \beta \xi_2 / \sqrt{2(\xi_1^2 + \xi_2^2)}, \beta / \sqrt{2}) \in \text{absmín}$. 46. Si es posible la construcción de un triángulo con lados de longitud $m_1 m_2$, $m_0 m_1$ y $m_0 m_2$ y con ángulos α_1 y α_2 entre los lados de longitud $m_1 m_2$, $m_0 m_1$, $m_1 m_2$ y $m_0 m_2$, $m_0 m_2$ respectivamente, el ángulo entre los vectores \hat{x}_1 y $e = (1, 0)$ (vértices \hat{x}_1 , \hat{x}_2 , e del triángulo) será igual a $\pi - \alpha_1$, y el ángulo entre \hat{x}_2 y e constituirá $\pi - \alpha_2$. Si dicha construcción es posible, entonces $\hat{x}_1 = \hat{x}_2 = -e$ o $\hat{x}_1 = -e$, $\hat{x}_2 = e$. 47. Los puntos buscados en un triángulo acutángulo son las bases de las alturas. El triángulo de perímetro mínimo en un triángulo rectángulo o en un triángulo obtusángulo se degenera en altura trazada hacia el lado mayor. 48. Si todos los ángulos del triángulo son menores de 120° , la solución del problema será el punto donde todos los lados del triángulo se ven bajo un ángulo de 120° (punto de Torricelli); pero si uno de los ángulos del triángulo es mayor o igual a 120° , la solución del problema coincidirá con el vértice de ese ángulo (véase la solución en [AGT N.º 4.12]). 49. El punto x con coordenadas $x_k = -a_k b_k^2 / \sqrt{\sum_{k=1}^n a_k^2 b_k^2}$ proporciona un mínimo absoluto a la funcional $S_{\text{mín}} = -\sqrt{\sum_{k=1}^n a_k^2 b_k^2}$, y las normales sólo son posibles en el subespacio $A^{-1}l^2$, donde $A: \{x_k\} \rightarrow \{x_k/b_k^2\}$ (véase la solución en [AGT, N.º 4.7]). 50. $4 \pm 4/\sqrt{3}$ (véase la solución en [AGT N.º 2.21]). 51. Un triángulo isósceles. 52. El punto E es el centro de $[BC]$ (véase la solución en [ATF, pág. 31]). 53. $t^2 - 1/3 \in \text{absmín}$. 54. $\hat{p} = (\hat{p}_1, \dots, \hat{p}_n) \in \text{absmáx}$, $\hat{p}_1 = \dots = \hat{p}_n = 1/n$. 55. $h = 2/\sqrt{3}$. 56. El radio de la base es igual a $((n-1)/n)^{1/2}$. 57. La altura del cono es igual a $1 + 1/n$. 58. Un polígono regular. 59. Un triángulo regular. 60. La recta buscada posee la propiedad de que su segmento comprendido entre los lados del ángulo es dividido en dos partes iguales por un punto dado (véase la solución en [AGT, N.º 2.45]). 61. Es preciso trazar una circunferencia (de radio mayor de los dos radios posibles) por un punto tangente a los lados del ángulo, y trazar después un segmento tangente a esa circunferencia (véase la solución en [AGT, N.º 2.46]). 62. El área del cuadrilátero inscrito en el círculo. 63. El segmento esférico buscado es una semiesfera (véase la solución en [AGT, N.º 2.48]). 64. Si los puntos permanecen por distintos lados de la recta, el punto buscado será la intersección de la recta AB con la recta dada. Supongamos que los puntos se encuentran por un lado de la recta. Representemos uno de ellos, por ejemplo, el punto A , simétricamente respecto a la recta dada. Obtendremos el punto A' . La intersección de la recta $A'B$ con la recta dada es precisamente el punto C buscado. 65. El vértice del tetraedro debe proyectarse en el centro del círculo inscrito en la base. 66. Un tetraedro regular. 67. $x_0 = (x_1 + x_2 + x_3)/3$ es el centro de gravedad del triángulo $x_1 x_2 x_3$. 68. $x_0 = \left(\sum_{i=1}^N m_i x_i \right) / \sum_{i=1}^N m_i$ es el centro de masas.

69. Denotemos $\hat{x} = \left(\sum_{i=1}^N m_i x_i \right) / \sum_{i=1}^N m_i$. Si $\hat{x} \leq 1$ resultará que $x_0 = \hat{x}$;

pero si $|\hat{x}| > 1$, entonces $x_0 = \hat{x}/|\hat{x}|$.

70. Denotemos $\hat{x} = \left(\sum_{i=1}^N m_i x_i \right) / \sum_{i=1}^N m_i$. Si $x = 0$, en este caso x_0 tendrá

cualquier valor; pero si $\hat{x} \neq 0$ resultará que $x_0 = \hat{x}/|\hat{x}|$.

71. Solución. Formalización

$$f_0(x_1, x_2) = (x_1 - \xi_1)^2 + (x_2 - \xi_2)^2 \rightarrow \inf;$$

$$f_1(x_1, x_2) = (x_1/a_1)^2 + (x_2/a_2)^2 - 1 = 0.$$

Función de Lagrange

$$\mathcal{L} = \lambda_0 ((x_1 - \xi_1)^2 + (x_2 - \xi_2)^2) + \lambda ((x_1/a_1)^2 + (x_2/a_2)^2).$$

Condición necesaria

$$\mathcal{L}_{x_i} = 0 \Leftrightarrow \lambda_0 (x_i - \xi_i) + \lambda x_i / a_i^2 = 0, \\ i = 1, 2.$$

Si $\lambda_0 = 0$ tendremos $\lambda \neq 0$, ya que no todos los factores de Lagrange son ceros. Por consiguiente, $x_1 = x_2 = 0$, pero este punto no se encuentra en la elipse. Supongamos que $\lambda_0 = 1 \Rightarrow x_i = \xi_i a_i^2 / (a_i^2 + \lambda)$, $i = 1, 2$. Introduciéndolo en la ecuación de la elipse obtenemos

$$\varphi(\lambda) = \frac{\xi_1^2 a_1^2}{(a_1^2 + \lambda)^2} + \frac{\xi_2^2 a_2^2}{(a_2^2 + \lambda)^2} = 1. \quad (*)$$

El número de puntos estacionarios del problema (es decir, de puntos correspondientes a los valores de λ que satisfacen la ecuación (*)) no es mayor de cua-

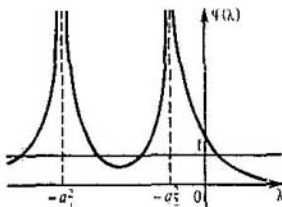


Fig. 5

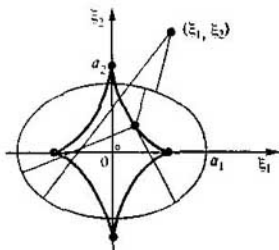


Fig. 6

tro (fig. 5); la desigualdad $\varphi(0) = \xi_1^2/a_1^2 + \xi_2^2/a_2^2 > 1$ muestra que $\varphi(\lambda)$ está representado para el punto (ξ_1, ξ_2) situado fuera de la elipse.

Un a elipse es un conjunto cerrado y acotado. Según el teorema de Weierstrass, la solución del problema es real. Para solucionarlo por completo es necesario resolver la ecuación (*), obtener λ_i , hallar los puntos $x(\lambda_i)$ correspondientes e introducirlos en f_0 y, por último, determinar el valor mínimo de los valores de la funcional obtenidos.

Las relaciones $x_i - \xi_i + \lambda x_i / a_i^2 = 0$, $i = 1, 2$ tienen un sentido geométricamente explícito: el vector $\xi - x$ es proporcional al vector gradiente de la

función f_1 en el punto x , es decir, el vector $\xi - x$ se halla situado en una normal respecto a la elipse. Ese hecho fue establecido por primera vez por Apolonio.

De las relaciones obtenidas deducamos la ecuación de la curva que «separa» los puntos ξ hacia los cuales se pueden trazar dos normales desde los puntos hacia los cuales se pueden trazar cuatro normales. Es evidente que dicha separación se produzca para los valores de λ que satisfacen la relación (*) y para los que

$$\varphi'(\lambda) = -\frac{2\xi_1^2 a_1^2}{(a_1^2 + \lambda)^3} - \frac{2\xi_2^2 a_2^2}{(a_2^2 + \lambda)^3} = 0,$$

$$\lambda \in (-a_1^2, -a_2^2) \Rightarrow$$

$$\Rightarrow a_1^2 + \lambda = A (\xi_1 a_1)^{2/3}, \quad a_2^2 + \lambda = -A (\xi_2 a_2)^{2/3},$$

donde $A = (a_1^2 - a_2^2) / ((\xi_1 a_1)^{2/3} + (\xi_2 a_2)^{2/3})$.

Sustituyendo en (*) obtenemos la ecuación de la curva de separación $(\xi_1 a_1)^{2/3} + (\xi_2 a_2)^{2/3} = (a_1^2 - a_2^2)^{2/3}$ también conocida como ecuación de la astroide. Cada punto fuera de la astroide tiene dos normales; dentro de ella, cuatro; y en la propia astroide, tres (a excepción de los vértices, donde hay dos normales (fig. 6)).

72. Del punto con coordenadas (ξ_1, ξ_2) , hacia la parábola $y = ax^2$ ($a > 0$) se pueden trazar tres normales siempre que ese punto se encuentre más arriba de la curva $\xi_2 = 3 \cdot 2^{-4/3} a^{-1/3} \xi_1^{2/3} + 2^{-1} a^{-1}$; dos normales de los puntos situados en dicha curva, excepto el punto $(0, 2^{-1} a^{-1})$; y una normal de los puntos situados más abajo de esa curva y el punto $(0, 2^{-1} a^{-1})$. 73. La distancia desde el punto x_0 hasta el hiperplano $\langle a, x \rangle = b$ constituye $| \langle a, x_0 \rangle - b | / | a |$ (véase la solución en [AGT, N° 2.61]). 74. La distancia desde el punto x_0 hasta la recta $at + b$, $a, b \in \mathbb{R}^n$ es igual a $(| \hat{x} - b |^2 - (\langle \hat{x} - b, a \rangle / | a |)^2)^{1/2}$. 75. $\hat{x} = -a / | a | \in \text{absmín}$, $l(\hat{x}) = | a |$. 76. Los lados del rectángulo son $\sqrt{2a}$ y $\sqrt{2b}$. 77. El problema no tiene solución. 78. El punto x_0 no proporciona máximo al problema. 79. $x_0 \in \text{absmáx}$. 80. $(0, 0, 4, 13) \in \text{absmáx}$, $S_{\text{máx}} = 77$. 81. $(2, 0, 3) \in \text{absmáx}$, $S_{\text{máx}} = 5$. 82. $(2, 1, 0, 0) \in \text{absmáx}$, $S_{\text{máx}} = 5$. 83. $(5, 3, 0, 0, 0) \in \text{absmáx}$, $S_{\text{máx}} = 8$. 84. $(0, 5, 5, 0, 0, 0) \in \text{absmáx}$, $S_{\text{máx}} = 10$. 85. $(1, 0, 0, 1, 0, 1, 3) \in \text{absmáx}$, $S_{\text{máx}} = 10$.

$$86. \hat{x} = \begin{cases} \pi + t, & -\pi \leq t \leq -\pi/2, \\ -t, & |t| < \pi/2, \hat{x} \in \text{absmín}, -\hat{x} \in \text{absmáx}. \\ t - \pi, & \pi/2 \leq t \leq \pi, \end{cases}$$

87. $\xi < AT_0 \Rightarrow$ no hay funciones admisibles; $\xi = AT_0 \Rightarrow \hat{x} = At \in \text{absmín}$; $AT_0 < \xi < 0 \Rightarrow$ cualquier función monótonamente decreciente admisible $\in \text{absmín}$; $\xi = 0 \Rightarrow \hat{x} = 0 \in \text{absmín}$; $\xi > 0 \Rightarrow$ cualquier función monótonamente creciente $\in \text{absmín}$; (véase la solución en [AGT, N° 10.3]). 88. $\hat{x} = t \in \text{absmín}$, $S_{\text{máx}} = +\infty$. 89. $\alpha > -1 \Rightarrow \hat{x} = 0 \in \text{absmín}$, $\alpha = -1 \Leftrightarrow \hat{x} = Ct \in \text{absmín} \forall C \in \mathbb{R}$, $S_{\text{mín}} = 0$; $\alpha < -1 \Rightarrow S_{\text{mín}} = -\infty$, $S_{\text{máx}} = +\infty$. 90. $\hat{T} = 1$, $\hat{x} = -2t \in \text{absmín}$, $S_{\text{máx}} = +\infty$. 91. $\hat{T} = 1/2$, $\hat{x} = \pm 4t \in \text{absmín}$, $S_{\text{máx}} = +\infty$. 92. $|\xi| > 1 \Rightarrow$ no hay funciones admisibles. $|\xi| \leq 1 \Rightarrow S_{\text{máx}} = +\infty$ se alcanza en cualquier línea quebrada ($|\dot{x}(t)| = \pm 1$ fuera de los puntos de curvatura) que une los puntos $(0, 0)$ y $(1, \xi)$; $S_{\text{mín}} = \xi^2$, $\xi t \in \text{absmín}$. 93. $t \in \text{absmáx}$, $-t \in \text{absmín}$. 94. $\hat{x}(t) = \xi t / T_0$, $\xi > 0 \Rightarrow \hat{x} \in \text{locmín}$, $\xi < 0 \Rightarrow \hat{x} \in \text{locmáx}$, $\xi = 0 \Rightarrow \hat{x} \notin \text{locextr}$; $\forall \xi \hat{x} - \text{locextr}$ no fuerte, $S_{\text{mín}} = -\infty$, $S_{\text{máx}} = +\infty$. 95. $\hat{x} = (2t/3)^{3/2}$, $\hat{x} \in \text{locmín}$, $\hat{x} - \text{locextr}$ no fuerte,

$S_{\min} = -\infty$, $S_{\max} = +\infty$. 96. $\hat{x} = \xi t / T_0$, $\xi > T_0/3 \Rightarrow \hat{x} \in \text{locmín}$, $\xi < T_0/3 \Rightarrow \hat{x} \in \text{locmáx}$, $\xi = T_0/3 \Rightarrow \hat{x} \notin \text{locextr}$, $\forall \xi \hat{x} - \text{locextr}$ no fuerte,

$S_{\min} = -\infty$, $S_{\max} = +\infty$. 97. $S_{\min} = -1$, $S_{\max} = +1$, $\hat{x} = \pi t \in \text{absmín}$. 98. $S_{\min} = -T_0$, $S_{\max} = +T_0$; $2k\pi < \xi/T_0 < \pi + 2k\pi$, $k \in \mathbb{Z} \Rightarrow$

$\Rightarrow \hat{x} = \xi t / T_0 \in \text{locmáx}$; $2k\pi - \pi < \xi/T_0 < 2k\pi$, $k \in \mathbb{Z} \Rightarrow \hat{x} \in \text{locmín}$; no se cumple la condición necesaria de Weierstrass \Rightarrow y en ambos casos \hat{x} es locextr no fuerte; $\xi/T_0 = k\pi$, $k \in \mathbb{Z} \Rightarrow$ se requiere un análisis complementario.

99. $S_{\min} = -T_0$, $S_{\max} = T_0$; $\pi/2 + 2k\pi < \xi/T_0 < 3\pi/2$, $k \in \mathbb{Z} \Rightarrow \hat{x} \in \text{locmín}$; $-\pi/2 + 2k\pi < \xi/T_0 < \pi/2$, $k \in \mathbb{Z} \Rightarrow \hat{x} \in \text{locmáx}$; no se cumple la condición necesaria de Weierstrass \Rightarrow y en ambos casos \hat{x} es locextr no fuerte; $\xi/T_0 = \pi/2 + k\pi$, $k \in \mathbb{Z} \Rightarrow$ se requiere un análisis complementario.

100. $S_{\min} = -\infty$, $S_{\max} = +\infty$; $T_0 > -\xi/2 \Rightarrow \hat{x} = \xi t / T_0 \in \text{locmín}$; $T_0 < -\xi/2 \Rightarrow \hat{x} \in \text{locmáx}$; no se cumple la condición necesaria de Weierstrass \Rightarrow y en ambos casos \hat{x} es locextr no fuerte; $T_0 = -\xi/2 \Rightarrow$ se requiere un análisis complementario.

101. $S_{\min} = -\infty$, $S_{\max} = +\infty$; $\xi \geq 4T_0^{5/4}/5 \Rightarrow \hat{x}_1 = 4((t + C)^{5/4} - C^{5/4})/5 \in \text{locmín}$, $\xi \leq -4T_0^{5/4}/5 \Rightarrow \hat{x}_2 = 4(C^{5/4} - (t + C)^{5/4})/5 \in \text{locmáx}$, donde C se deduce de la ecuación $4((T_0 + C)^{5/4} - C^{5/4})/5 = |\xi|$. No se cumple la condición necesaria de Weierstrass y, por consiguiente, en ambos casos \hat{x} es locextr no fuerte. Para $|\xi| < 4T_0^{5/4}/5$ no hay extremales admisibles.

102. $|\xi| < 1/\sqrt{3} \Rightarrow \hat{x} = \xi t \in \text{locmáx}$; $|\xi| > 1/\sqrt{3} \Rightarrow \hat{x} \in \text{locmín}$, además, para $|\xi| < 1$ esa extremal no proporciona un mínimo fuerte, ya que no se cumple la condición de Weierstrass.

103. La extremal $\hat{x} = 0$ satisface las condiciones de contorno, pero ella no es la solución del problema: según el teorema de Bogoliúbov, $S_{\min} = -\infty$, $S_{\max} = +\infty$.

104. La extremal $\hat{x} = 0$ satisface las condiciones de contorno. En la misma se cumplen las condiciones suficientes de mínimo débil, ya que el campo $x(t, \lambda) = \lambda$ contournea esa extremal y se cumple la condición de Legendre: $\hat{L}_{xx}(t) = 2 > 0$. También se cumple la condición

necesaria de Weierstrass, ya que la función $x^2 + 2tx^4$ es convexa. Pero en este caso no hay mínimo fuerte. Es suficiente valerse de la línea quebrada $x(t; k, h) = kt/h$ cuando $0 \leq t \leq h$ y de $k(1-t)/(1-h)$ cuando $h \leq t \leq 1$, y para cualquier $k > 0$ elegir $h > 0$ de tal modo que $\mathcal{J}(x(\cdot; k, h)) < 0$.

105. $S_{\min} = -\infty$, $S_{\max} = +\infty$, $x = 0 \notin \text{locextr}$. 106. $S_{\min} = -\infty$ ($x_n(t) = 1 - t$, $T_n = n$), $S_{\max} = +\infty$. Extremal admisible: $\hat{x} = t^2/4 - t + 1$ ($\hat{T} = 2$) $\notin \text{locextr}$.

107. $S_{\min} = -\infty$ ($x_n(t) = (t^2 - nt^2)/4 + t$, $T_n = n$), $S_{\max} = +\infty$. Extremal admisible: $\hat{x} = t^2/4 - 8$ ($\hat{T} = 8$) $\notin \text{locextr}$.

108. $S_{\min} = -\infty$. Extremal admisible: $\hat{x} = t^2/4 - (1 + \sqrt{5})t$ ($\hat{T} = 8 + 4\sqrt{5}$) $\notin \text{locextr}$.

109. $S_{\min} = -\infty$ ($x_n(t) = (t^2 - nt)/4 + t$, $T_n = n$), $S_{\max} = +\infty$. Extremal admisible: $\hat{x} = t^2/4 - (1 + \sqrt{5})t$ ($\hat{T} = 8 + 4\sqrt{5}$) $\notin \text{locextr}$.

110. $(2tT_0 - t^2)/4 \in \text{locextr}$.

$$\left(x_n(t) = \begin{cases} -t, & 0 \leq t \leq 1, \\ -1, & 1 \leq t \leq n-1, T_n = n \\ (\xi + 1)(t - n + 1) - 1, & n-1 \leq t \leq n, \end{cases} \right).$$

Extremal admisible: $\hat{x} = t^2/4 - (1 + \sqrt{5})t$ ($\hat{T} = 8 + 4\sqrt{5}$) $\notin \text{locextr}$, $S_{\max} = +\infty$.

109. $S_{\min} = -\infty$ ($x_n(t) = (t^2 - nt)/4 + t$, $T_n = n$), $S_{\max} = +\infty$. Extremal admisible: $\hat{x} = t^2/4 - (1 + \sqrt{5})t$ ($\hat{T} = 8 + 4\sqrt{5}$) $\notin \text{locextr}$.

110. $(2tT_0 - t^2)/4 \in \text{locextr}$.

$\in \text{absmín}, S_{\text{mín}} = -T_0^3/12, S_{\text{máx}} = +\infty$. 111. $(tT_0 - t^2)/4 \in \text{absmín}, S_{\text{mín}} = -T_0^3/48, S_{\text{máx}} = +\infty$. 112. $T_0 \leq 2 \Rightarrow \hat{x}_{\text{mín}} = (2tT_0 - t^2)/4 \in \text{absmín}, S_{\text{mín}} = -T_0^3/12$; $T_0 > 2 \Rightarrow \hat{x}_{\text{mín}} = \begin{cases} t & 0 \leq t \leq T_0 - 2 \\ T_0 - 1 - (t - T_0)^2/4, & T_0 - 2 \leq t \leq T_0 \end{cases} \hat{x}_{\text{mín}} \in$
 $\in \text{absmín}, \hat{x}_{\text{máx}} = -t \in \text{absmáx}, S_{\text{máx}} = T_0 + T_0^3/2$. 113. $T_0 \leq 4 \Rightarrow \hat{x}_{\text{mín}} = (tT_0 - t^2)/4 \in \text{absmín}, S_{\text{mín}} = -T_0^3/48$;

$$T_0 > 4 \Rightarrow \hat{x}_{\text{mín}} = \begin{cases} t & 0 \leq t \leq T_0/2 - 2 \\ T_0/2 - 1 - (t - T_0/2)^2/4, & T_0/2 - 2 \leq t \leq T_0/2 + 2 \\ T_0 - t, & T_0/2 + 2 \leq t \leq T_0, \end{cases}$$

$\hat{x}_{\text{mín}} \in \text{absmín}, \hat{x}_{\text{máx}} = \begin{cases} -t, & 0 \leq t \leq T_0/2 \\ t - T_0, & T_0/2 \leq t \leq T_0, \end{cases} \hat{x}_{\text{máx}} \in \text{absmáx}, S_{\text{máx}} = -T_0 + T_0^3/4$. 114. No hay extremales admisibles. $S_{\text{mín}} = -\infty$ ($x(t) = t \Rightarrow$

$\Rightarrow \mathcal{J}(x(\cdot), T) = T - T^2/2 \rightarrow -\infty$ cuando $T \rightarrow +\infty$ o cuando $x(t) = \hat{x}_{\text{mín}}(t)$ es la extremal admisible de la respuesta al problema 112. $S_{\text{máx}} = +\infty$ ($x(t) = -t \Rightarrow \mathcal{J}(x(\cdot), T) = T + T^2/2 \rightarrow +\infty$ cuando $T \rightarrow +\infty$). 115. No hay extremales admisibles. $S_{\text{mín}} = -\infty$ ($x(t) = \begin{cases} t, & 0 \leq t \leq T/2, \\ T - t, & T/2 \leq t \leq T, \end{cases} \Rightarrow \mathcal{J}(x(\cdot), T) =$

$= T - T^2/4$ o bien $x(t) = \hat{x}_{\text{mín}}(t)$ es la extremal admisible de la respuesta al problema 113 $\Rightarrow \mathcal{J}(x(\cdot), T) \rightarrow -\infty$ cuando $T \rightarrow +\infty$). $S_{\text{máx}} = +\infty$ ($x(t) = \begin{cases} -t, & 0 \leq t \leq T/2, \\ t - T, & T/2 \leq t \leq T, \end{cases} \mathcal{J}(x(\cdot), T) = T + T^2/4 \rightarrow +\infty$ cuando

$T \rightarrow +\infty$). 116. $te^{2-t} \in \text{absmáx}, S_{\text{mín}} = -\infty$. 117. $3t - 3t^2/2 \in \text{absmín}, S_{\text{mín}} = -\infty, S_{\text{máx}} = +\infty$ ($x_n(t) = \frac{\pi}{2}(2n+1) \text{sen } \pi(2n+1)t$). 118. $6t - 6t^2 \in \text{absmín}, S_{\text{mín}} = 12, S_{\text{máx}} = +\infty$ ($x_n(t) = (\pi/2)(2n+1) \text{sen } \pi(2n+1)t$). 119. $5t^3/8 - 15t^2/8 + 1 \in \text{absmín}, S_{\text{mín}} = 15/8, S_{\text{máx}} = +\infty$. 120. $-20t^3/3 + 14t^2 - 8t + 1 \in \text{absmín}, S_{\text{mín}} = 8, S_{\text{máx}} = +\infty$. 121. $\hat{x}(t) = 3(\hat{T} = 1/3) \in \text{absmín}, S_{\text{máx}} = +\infty$; hay una extremal admisible más: $3(t-1)^2(\hat{T} = 1)$. 122. $\hat{x}(t) = 1(\hat{T} = 1/3) \in \text{absmín}, S_{\text{máx}} = +\infty$; hay una extremal abmisible más:

$t^2(\hat{T} = 1)$. 123. $2(t + \text{sen } t)/(3\pi) \in \text{absmín}, S_{\text{máx}} = -\infty$. 124. $(2/\pi) \text{sen } t \in \text{absmín}, S_{\text{máx}} = +\infty$. 125. $\cos t - 1 \in \text{absmín}, S_{\text{máx}} = +\infty$. 126. $S_{\text{máx}} = +\infty, 2(e^t - et - 1)/(e^2 - 4e + 1) \in \text{absmín}$. 127. $t \in \text{absmín}, S_{\text{máx}} = +\infty$ (véase la solución en [AGT, № 6.15]). 128. $\ln(t+1) - 1 \in \text{absmín}, S_{\text{máx}} = +\infty$. 129. $1/t + 1/2 \in \text{absmín}, S_{\text{máx}} = +\infty$. 130. $t - e \ln t - 1 \in \text{absmín}, S_{\text{máx}} = +\infty$. 131. $S_{\text{máx}} = +\infty, t + (1-e) \ln t - 1 \in \text{absmín}$. 132. $(\ln(t+1))/\ln 2 \in \text{absmín}, S_{\text{máx}} = +\infty$. 133. $4/t - 1 \in \text{absmín}, S_{\text{máx}} = +\infty$. 134. $(\ln(3(t-1)/(t+1)))/\ln(3/2) \in \text{absmín}, S_{\text{máx}} = +\infty$. 135. $t^3 \in \text{absmín}, S_{\text{máx}} = +\infty$. 136. $e^t \in \text{absmín}, S_{\text{máx}} = +\infty$. 137. $\text{ch } t \in \text{absmín}, S_{\text{máx}} = +\infty$. 138. $\alpha > -th T_0 \Rightarrow \hat{x} = 0 \in \text{absmín}, S_{\text{mín}} = 0$; $\alpha = -th T_0 \Rightarrow C \text{ ch } t \in \text{absmín} \forall C \in \mathbb{R}, S_{\text{mín}} = 0$;

$\alpha < -th T_0 \Rightarrow \hat{x} = 0 \notin \text{locmín}, S_{\text{mín}} = -\infty$ ($x_n = n \text{ ch } t$); $S_{\text{máx}} = +\infty \forall \alpha$ (véase la solución en [AGT, № 5.5]). 139. $\ln t + 1 \in \text{absmín}, S_{\text{máx}} = +\infty$.

140. $\hat{x}_1 = \sqrt[3]{4t^3/3}$, $\hat{x}_2 = \sqrt{t+1}$. 141. $2 \ln(t+1)$. 142. $-e^t/(e^3+1)$.
 143. $\hat{x} = \sqrt{t+1} \in \text{absmín}$. $S_{\text{mín}} = +\infty$. Indicación. Al demostrar el valor mínimo se puede utilizar el hecho de que $(\dot{x}x)^2 = \left(\frac{d}{dt} \frac{x^2}{2}\right)^2$. 144. $\hat{x}_1 =$
 $= (t-1)^2 \notin \text{locextr}$, $\hat{x}_2 = (t-2)^2/4 \in \text{locmín}$ (fuerte); $S_{\text{mín}} = -\infty$, $S_{\text{máx}} = +\infty$.
 145. $2 \ln(t+1) \in \text{absmín}$, $S_{\text{máx}} = +\infty$.

146. $t^3 - t \in \text{absmín}$, $S_{\text{máx}} = +\infty$. 147. $(\sqrt{2} \operatorname{ch} \sqrt{2t} + \operatorname{sh} \sqrt{2t}) / (\sqrt{2} \operatorname{ch} \sqrt{2} + \operatorname{sh} \sqrt{2}) \in \text{absmín}$, $S_{\text{máx}} = +\infty$. 148. $t \operatorname{ch} t - \operatorname{sh} t (\operatorname{sh} 1 + \operatorname{ch} 1) / \operatorname{ch} 1 \in \text{absmín}$, $S_{\text{máx}} = +\infty$. 149. $(t-1) \operatorname{ch} t \in \text{absmín}$, $S_{\text{máx}} = +\infty$. 150. $e^t \in \text{absmín}$, $S_{\text{máx}} = +\infty$ (véase la solución en [AGT, № 5.106]). 151. No hay extremales admisibles. $S_{\text{mín}} = 1$ ($x_n = \operatorname{sh} t / \operatorname{sh} T_n$, $T_n = n$), $S_{\text{máx}} = +\infty$. 152. $\hat{x} = 2 \operatorname{sh} \hat{T} \operatorname{ch} t$, \hat{T} es la única solución de la ecuación $\operatorname{sh} 2\hat{T} + \hat{T} = 1$. 153. $\hat{x} = -2 \operatorname{ch} \hat{T} \operatorname{sh} t$, \hat{T} es la única solución de la ecuación $\operatorname{sh} 2\hat{T} = \hat{T} + 1$. 154. $S_{\text{máx}} = +\infty$, $S_{\text{mín}} = -\infty$ ($x_n(t) = n$), $\hat{x} = \cos t - t \notin \text{locextr}$. 155. $S_{\text{máx}} = +\infty$, $(\xi \operatorname{ch} t / \operatorname{ch} T_0) \in \text{absmín}$, $S_{\text{mín}} = \xi^2 \operatorname{th} T_0$. 156. $\xi = 0 \Rightarrow \hat{x}(t) = 0$ ($\hat{T} > 0$ es cualquiera) $\in \text{absmín}$; $\xi \neq 0 \Rightarrow$ no hay extremales admisibles. $S_{\text{mín}} = 0$ ($x(t) = \xi \operatorname{ch} t / \operatorname{ch} T \Rightarrow \mathcal{J}(x(\cdot), T) = \xi^2 \operatorname{th} T \rightarrow 0$ cuando $T \rightarrow 0$), ($S_{\text{máx}} = +\infty$ ($x(t) = \xi \Rightarrow \mathcal{J}(x(\cdot), T) = \xi^2 T \rightarrow +\infty$ cuando $T \rightarrow \infty$)). 157. $|\xi| \leq \operatorname{cth} T_0 \Rightarrow \hat{x} = \xi \operatorname{ch} t / \operatorname{ch} T_0 \in \text{absmín}$;

$$|\xi| > \operatorname{cth} T_0 \Rightarrow \hat{x} = \begin{cases} \operatorname{sign} \xi \frac{\operatorname{ch} t}{\operatorname{sh} \tau}, & 0 \leq t \leq \tau, \\ \xi + (t - T_0) \operatorname{sign} \xi, & \tau \leq t \leq T_0, \end{cases}$$

$\hat{x} \in \text{absmín}$, donde τ se deduce de la ecuación $|\xi| = \operatorname{cth} \tau - \tau + T_0$. $\hat{x} = \xi - (t - T_0) \operatorname{sign} \xi \in \text{absmáx}$. 158. $\xi = 0 \Rightarrow \hat{x}(t) = 0$ ($\hat{T} > 0$ es cualquiera) $\in \text{absmín}$; $\xi \neq 0 \Rightarrow$ no hay extremales admisibles. $S_{\text{mín}} = 0$, $S_{\text{máx}} = +\infty$, $x(t) = \xi \Rightarrow \mathcal{J}(x(\cdot), T) = \xi^2 T \rightarrow 0$ cuando $T \rightarrow 0$ y $\mathcal{J}(x(\cdot), T) \rightarrow +\infty$ cuando $T \rightarrow +\infty$. 159. $(\xi \operatorname{sh} t) / \operatorname{sh} T_0 \in \text{absmín}$, $S_{\text{mín}} = \xi^2 \operatorname{cth} T_0$, $S_{\text{máx}} = +\infty$.

160. $\xi = 0 \Rightarrow \hat{x}(t) = 0$ ($\hat{T} > 0$ es cualquiera) $\in \text{absmín}$; $\xi \neq 0 \Rightarrow$ no hay extremales admisibles. $S_{\text{mín}} = \xi^2$, $S_{\text{máx}} = +\infty$ ($x(t) = (\xi \operatorname{sh} t) / \operatorname{sh} T \Rightarrow \mathcal{J}(x(\cdot), T) = \xi^2 \operatorname{cth} T \rightarrow \xi^2$ cuando $T \rightarrow +\infty$ y $\mathcal{J}(x(\cdot), T) \rightarrow +\infty$ cuando $T \rightarrow 0$). 161. $|\xi| > T_0 \Rightarrow$ no hay funciones admisibles. $|\xi| \leq \operatorname{th} T_0 \Rightarrow \xi \operatorname{sh} t / \operatorname{sh} T_0 \in \text{absmín}$,

$$S_{\text{mín}} = \xi^2 \operatorname{cth} T_0, \operatorname{th} T_0 < |\xi| \leq T_0 \Rightarrow \hat{x}_{\text{mín}} = \begin{cases} \operatorname{sh} T / \operatorname{sh} \tau \operatorname{sign} \xi, & 0 \leq t \leq \tau, \\ \xi + (t - T_0) \operatorname{sign} \xi, & \tau \leq t \leq T_0 \end{cases}$$

(τ es la raíz de la ecuación $T_0 + \operatorname{th} \tau - \tau = |\xi|$), $\hat{x}_{\text{mín}} \in \text{absmín}$ $S_{\text{mín}} = |\xi| + |\xi|^3/3 - \operatorname{th}^3 \tau/3$, $\hat{x}_{\text{máx}} = \begin{cases} t \operatorname{sign} \xi, & 0 \leq t \leq (T_0 + \xi)/2, \\ \xi + (T_0 - t) \operatorname{sign} \xi, & (T_0 + \xi)/2 \leq t \leq T_0. \end{cases}$ $\hat{x}_{\text{máx}} \in$

$\in \text{absmáx}$. 162. $\xi = 0 \Rightarrow \hat{x}(t) = 0$ ($\hat{T} > 0$) es cualquiera $\in \text{absmín}$; $\xi \neq 0 \Rightarrow$ no hay extremales admisibles. $|\xi| < 1 \Rightarrow S_{\text{mín}} = \xi^2$, $x = \xi \operatorname{sh} t / \operatorname{sh} T \Rightarrow \mathcal{J}(x(\cdot), T) = \xi^2 \operatorname{cth} T \rightarrow \xi^2$ cuando $T \rightarrow +\infty$; $|\xi| \geq 1 \Rightarrow S_{\text{mín}} = |\xi|^3/3 + |\xi| - 1/3$,

$x(t) = \hat{x}_{\min}(t)$ de la respuesta al problema 161 $\Rightarrow \mathcal{J}(x(\cdot), T) \rightarrow S_{\min}$ cuando $T \rightarrow +\infty$. $S_{\max} = +\infty$ ($x(t) = \xi t/T \Rightarrow \mathcal{J}(x(\cdot), T) = \xi^2/T + \xi^2 T/3 \rightarrow +\infty$ cuando $T \rightarrow +\infty$). 163. $t e^t \in \text{absmín}$, $S_{\max} = +\infty$. 164. $\cos t + \sin t \in \text{absmín}$, $S_{\max} = +\infty$. 165. $\hat{x} = \pm \begin{cases} t, & 0 \leq t \leq \tau, \\ -\cos t / \sin \tau, & \tau \leq t \leq \pi, \end{cases}$ (τ es la solución de la ecuación $\tau \operatorname{tg} \tau = -1$), $\hat{x}_{\min} \in \text{absmín}$, $S_{\min} = -\tau^3/3$, $S_{\max} = \pi$. 166. $\sin t \in \text{absmín}$, $S_{\min} = 0$, $S_{\max} = +\infty$.

167. $\hat{x} = \pm \begin{cases} t, & 0 \leq t \leq \tau, \\ -\cos(t - 3\pi/4) / \sin(\tau - 3\pi/4), & 0 \leq t \leq 3\pi/2 - \tau, \end{cases}$ (τ es la raíz de la ecuación $3\pi/2 = 2\tau + 2 \operatorname{arctg} \tau^{-1}$) $\in \text{absmín}$, $S_{\min} = -2\tau^3/3$, $S_{\max} = 3\pi/2$.

168. $T_0 < \pi/2 \Rightarrow \hat{x} = 0 \in \text{absmín}$, $S_{\min} = 0$; $T_0 = \pi/2 \Rightarrow C \sin t \in \text{absmín} \forall |C| \leq 1$, $S_{\min} = 0$;

$T_0 > \pi/2 \Rightarrow \hat{x} = \pm \begin{cases} t, & 0 \leq t \leq \tau, \\ \sqrt{1 + \tau^2} \cos(t - T_0), & \tau \leq t \leq T_0, \end{cases}$ $\hat{x} \in \text{absmín}$ (τ es la raíz de la ecuación $\tau \operatorname{ctg}(T_0 - \tau) = 1$, $\tau \in (T_0 - \pi/2, T_0)$); $S_{\min} = -\tau^3/3$, $S_{\max} = T_0$.

169. $T_0 \leq \pi \Rightarrow \hat{x} = 0 \in \text{absmín}$. $S_{\min} = 0$; $T_0 = \pi \Rightarrow C \sin t \in \text{absmín} \forall |C| \leq 1$, $S_{\min} = 0$; $T_0 > \pi \Rightarrow \hat{x} = \pm \begin{cases} t, & 0 \leq t \leq \tau, \\ \sqrt{1 + \tau^2} \cos(t - T_0/2), & \tau \leq t \leq T_0 - \tau, \end{cases}$ $\hat{x} \in \text{absmín}$ (τ es la raíz de la ecuación $\tau \operatorname{tg}(T_0/2 - \tau) = 1$, situada en el segmento $[T_0/2 - \pi/2, T_0/2]$); $S_{\min} = -\frac{2}{3} \tau^2$, $S_{\max} = T_0$ ($x_n(t) = \int_0^t \operatorname{sign} \sin 2\pi n \tau d\tau$). 170. $(t - \pi/4 + 1) \cos t \in \text{absmáx}$, $S_{\min} = -\infty$. 171. $t \sin t \in \text{absmín}$, $S_{\max} = +\infty$.

172. $T_0 < \pi \Rightarrow (\xi - T_0 \cos T_0) \sin t / \sin T_0 + t \cos t \in \text{absmín}$; $T_0 = \pi \Rightarrow \cos \xi = -\pi t \cos t + C \sin t \in \text{absmín} \forall C \in \mathbb{R}$; $T_0 > \pi \Rightarrow$ son las extremales admisibles \notin locextr y $S_{\min} = -\infty$; $S_{\max} = +\infty$. 173. $(-4/\pi)t \sin t + C \sin t \forall C \in \mathbb{R}$. 174. $\hat{x} = \pm t \in \text{absmín}$, $S_{\min} = 0$, $S_{\max} = +\infty$. También son funciones extremales admisibles $\hat{x}(t) = \pm \sqrt{2} \cos \pi k t$, $k \in \mathbb{N}$.

175. $\pm \sqrt{2} \cos \pi t \in \text{absmín}$, $S_{\min} = \pi^2$, $S_{\max} = +\infty$. También son funciones extremales admisibles $\pm \sqrt{2} \cos \pi k t$, $k = 2, 3, \dots$. 176. Funciones extremales admisibles son $\hat{x}_k = \pm \sqrt{2} \sin((1/2 + k)\pi t)$, $k \in \mathbb{Z}$, $\hat{x}_1 \in \text{absmín}$. 177. Funciones extremales admisibles son $\hat{x}_k = \pm \sqrt{2} \sin k\pi t$, $k = \pm 1, \pm 2, \dots$, $\hat{x}_1 \in \text{absmín}$, $S_{\min} = \pi^2$, $S_{\max} = +\infty$ (véase la solución en [AGT, № 6.17]). 178. $\hat{x} = \sqrt{2 - (t-1)^2}$. 179. $S_{\max} = +\infty$, $\sqrt{1 - t^2 + t} \in \text{absmín}$. 180. $S_{\max} = +\infty$, $\sqrt{2 - (t-1)^2} \in \text{absmín}$ ($\hat{T} = 1 - \sqrt{2/5}$). 181. $\hat{x} = \sqrt{1 - t^2 + 2t}$, $\hat{T} = 2$.

182. $\hat{x} = t / \sqrt{2}$, $\hat{T} = 2^{1/2}$. 183. $\sqrt{1 - t^2} \in \text{absmáx}$, $-\sqrt{1 - t^2} \in \text{absmín}$.

184. Solución. Lagrangiana: $L = \lambda_0 x + \lambda \sqrt{1 + \dot{x}^2}$. Ecuación de Euler $-\frac{d}{dt} \frac{\lambda \dot{x}}{\sqrt{1 + \dot{x}^2}} + \lambda_0 = 0$. $\lambda_0 = 0 \Rightarrow \dot{x} = \text{const}$. Entonces, de las condiciones en

los extremos y de la condición isoperimétrica se deduce que $\hat{x} = 0$, $l = 2T_0$, $\lambda_0 = 1 \frac{\lambda x}{\sqrt{1+x^2}} = t + C_1 \Rightarrow \dot{x} = \frac{t+C_1}{\pm \sqrt{\lambda^2 - (t-C_1)^2}}$. Solución general: $(t + C_1)^2 + (x + C_2)^2 = \lambda_2$. De las condiciones en los extremos se desprende que $C_1 = 0$.

Para $2T_0 < l < \pi T_0$ hay una sola extremal (con una precisión de hasta un signo) que es el arco de longitud l de la circunferencia que pasa por los puntos $(\pm T_0, 0)$ y cuyo centro se encuentra en el eje x . Cuando $l < 2T_0$ y $l > \pi T_0$ no hay extremales. 185. Cuando $l < 2T_0$ tampoco hay extremales, $l = 2T_0 \Rightarrow \hat{x} = 0$, $l > 2T_0 \Rightarrow \hat{x} = \pm C (\text{ch}(t/C) - \text{ch}(T_0/C))$, donde el coeficiente $C > 0$ sólo se deduce de la ecuación $2C \text{sh}(T_0/C) = l$. 186. Las extremales en el problema se representan en forma de líneas en cadena de tipo $C \text{ch}(t/C)$. Supongamos que α se deduce de las ecuaciones $\alpha = \text{sh } \tau$, $\tau = \text{cth } \tau$. Entonces, si $|\xi| < \alpha T_0$ no habrá extremal; si $|\xi| = \alpha T_0 \Rightarrow$ habrá una extremal; y si $|\xi| > \alpha T_0$ habrá dos extremales. 187. Las extremales en el problema se representan en forma de líneas en cadena: $x = C \text{ch}(t+D)/C$. La constante D en el problema es igual a cero y la constante C ha de ser deducida de la ecuación $C \text{ch } T_0/C = \xi$. Si ahora tratamos de deducir α del sistema de ecuaciones $\tau = \text{cth } \tau$, $\alpha = \text{sh } \tau$, en este caso, para $|\xi/T_0| = \alpha > \alpha$ tendremos dos extremales admisibles; para $|\xi/T_0| = \alpha$, una extremal admisible; y para $|\xi/T_0| < \alpha$ no habrá extremales admisibles. El análisis detallado del problema se da en [11, pág. 427]. 188. La extremal se escribe de la siguiente forma paramétrica:

$$x = \frac{a^2}{2} (1 - \cos \tau), \quad t = \frac{a^2}{2} (\tau - \text{sen } \tau) + c.$$

Las constantes a y c se deducen unívocamente de las condiciones iniciales. La extremal admisible puede ser incluida en el campo de extremales que cubren la banda $t_0 \leq t \leq t_1$, $x > 0$; el integrando es cuasi regular. La fórmula principal de Weierstrass conduce a que la extremal admisible proporciona absmín, $S_{\text{máx}} = +\infty$. 189. Las extremales que satisfacen la condición inicial $x(0) = 0$ son de la forma $X(t, \alpha) = \alpha t + (1 + \alpha^2) t^2/4h$. La ecuación de la envolvente de dicha familia es de tipo $x = -h + t^2/(4h)$ (en balística tal curva es conocida con el nombre de *curva de seguridad*). Si el punto (T_0, ξ) se encuentra fuera de la curva de seguridad, no habrá extremal admisible; si ese punto se halla en la curva, habrá una sola extremal admisible; y si el mismo se encuentra debajo de la curva de seguridad, tendremos dos extremales admisibles. En este caso la extremal superior (*pendiente*) se interseca con la envolvente, es decir, ella tiene dentro un punto conjugado $(0, T_0)$ y, por consiguiente, no proporciona un extremo fuerte. Sin embargo, el punto inferior proporciona un mínimo fuerte. La cuestión

acerca de absmín requiere un análisis complementario. 190. $S_{\text{máx}} = +\infty$, $\hat{x} = (\hat{x}_1, \hat{x}_2) = (\text{ch}(t-1)/\text{ch } 1, \text{ch}(t-1)/\text{ch } 1) \in \text{absmín}$. 191. $S_{\text{máx}} = +\infty$, $\hat{x} = (\hat{x}_1, \hat{x}_2) = (\text{sen } t, -\text{sen } t) \in \text{absmín}$. 192. $S_{\text{máx}} = +\infty$, $S_{\text{mín}} = -\infty$. Extremal admisible: $\hat{x} = (3t^2 - 2t, 6t^2 - 4t)$. 193. $x_1 = -6t^2 + 6t$, $x_2 = 3t^2 - 2t$ (extremal admisible), $S_{\text{mín}} = -\infty$, $S_{\text{máx}} = +\infty$. 194. $\hat{x}_1 = \hat{x}_2 = 0 \in \text{locextr}$, $S_{\text{mín}} = -\infty$, $S_{\text{máx}} = +\infty$. Indicación. Utilizar el teorema de Bogoliúbov. 195. $\hat{x}^1 = (\hat{x}_1^1, \hat{x}_2^1) = (3t^2 - 2t, 3t^2 - 6t)$, $\hat{x}_2^2 = (\hat{x}_1^2, \hat{x}_2^2) = (-3t^2 + 4t, -3t^2)$ (extremales admisibles); $S_{\text{mín}} = -\infty$, $S_{\text{máx}} = +\infty$. 196. La única extremal admisible es $\hat{x} = \text{sen } t$, $\hat{y} = \text{cos } t$ (véase la solución en [AGT, N° 823]). 197. $|\xi| \leq 1 \Rightarrow \hat{x} = \xi$, $|\xi| > 1 \Rightarrow \hat{x} = \begin{cases} C & 0 \leq t \leq 1/|C| \\ C \text{ch}(t - 1/|C|) & 1/|C| \leq t \leq 1 \end{cases}$

donde C se deduce de la ecuación $C \text{ ch } (1 - 1/|C|) = \xi$. Dado que el problema es convexo, $\hat{x} \in \text{absmín. 198. Trayectoria óptima: circunferencia de radio } T_0/(2\pi)$ (véase la solución en [ATF, pág. 110]). 199. Solución. Formalización:

$$\int_0^{T_0} \frac{t \, dt}{1+u^2} \rightarrow \text{inf}; \quad \dot{x} = u, \quad u \geq 0,$$

$x(0) = 0, x(T_0) = \xi$. Función de Lagrange:

$$\mathcal{L} = \int_0^{T_0} L \, dt + \lambda_1 x(0) + \lambda_2 x(T_0), \quad L = \frac{\lambda_0 t}{1+u^2} + p(\dot{x} - u).$$

Condiciones necesarias:

- a) sistema de ecuaciones de Euler: $-\dot{p} = 0$;
 b) transversalidad en x : $p(0) = \lambda_1, p(T_0) = -\lambda_2$;
 c) principio de mínimo:

$$\min_{u \geq 0} \left(\frac{\lambda_0 t}{1+u^2} - pu \right) = \frac{\lambda_0 t}{1+\hat{u}^2} - p\hat{u}.$$

Si $\lambda_0 = 0$ resultará que $p = \text{const} \neq 0$ ($p = 0 \stackrel{(b)}{\Rightarrow} \lambda_1 = \lambda_2 = 0$, o sea, todos los factores de Lagrange serán ceros) $\Rightarrow \hat{u} = 0 \Rightarrow \dot{x} = 0$. De las condiciones en los extremos se deduce que para $\xi = 0$ tendremos $\hat{x} = 0$.

Supongamos que $\lambda_0 = 1 \stackrel{(a)}{\Rightarrow} p = \text{const} < 0$ ($p \geq 0 \Rightarrow$ la función $t/(1+u^2) - pu$ decrecerá monótonamente con el incremento de u y no alcanzará el mínimo). Si $\hat{u}(t) > 0$, en este caso $L_u = 0 \stackrel{(c)}{\Rightarrow}$ se deducirá de la ecuación

$$p = -\frac{2ut}{(1+u^2)^2}. \quad (1)$$

Para pequeños valores tendremos $t \min_{u \geq 0} L(t, u) = L(t, 0)$. Por lo tanto,

$$\hat{u} = \begin{cases} 0, & 0 \leq t < \tau \\ \hat{u}(t), & \tau \leq t \leq T_0 \end{cases}$$

El momento de curvatura del control τ se deduce de las ecuaciones

$$p = -\frac{2\hat{u}(\tau)\tau}{(1+\hat{u}^2(\tau))^2}, \quad \tau = \frac{\tau}{1+\hat{u}^2(\tau)} - p\hat{u}(\tau) \quad (2)$$

(la segunda ecuación $L(\tau - 0) = L(\tau)$ en (2) es la condición de coincidencia de los mínimos L en el punto τ). De la segunda ecuación resulta que $-\hat{u}^2(\tau)\tau/(1+\hat{u}^2(\tau)) = p\hat{u}(\tau)$, de donde $p = -\tau\hat{u}(\tau)/(1+\hat{u}^2(\tau))$. Introduciendo esta relación de en la primera ecuación de la relación (2) obtendremos $\hat{u}^2(\tau) = 1 \Rightarrow \hat{u}(\tau) = 1$ (ya que $\hat{u} \geq 0$), y en este caso, de la primera ecuación (2) otra vez obtendremos la igualdad $\tau = -2p$.

Después de la curvatura la solución óptima satisfará la relación (1) de la cual se deduce que

$$t = -\frac{p(1+u^2)^2}{2u} = -\frac{p}{2} \left(\frac{1}{u} + 2u + u^3 \right).$$

Pero

$$\frac{dx}{dt} = u \Rightarrow \frac{dx}{du} = \frac{dx}{dt} \cdot \frac{dt}{du} = u \frac{dt}{du} = -\frac{p}{2} \left(-\frac{1}{u} + 2u + 3u^3 \right).$$

Integrando esa relación y teniendo en cuenta la igualdad $\hat{x}(\tau) = 0$, $\hat{u}(\tau) = 1$ obtenemos las ecuaciones paramétricas de la curva óptima buscada:

$$\hat{x} = -\frac{p}{2} \left(\ln \frac{1}{u} + u^2 + \frac{3}{4} u^4 \right) + \frac{7}{8} p,$$

$$t = -\frac{p}{2} \left(\frac{1}{u} + 2u + u^3 \right), \quad p < 0.$$

Dicha curva se llama *curva de Newton*. Mostremos que \hat{x} proporciona un mínimo absoluto al problema. Debido al principio de mínimo, para cualquier función admisible

$$x(\cdot) \in KC^1([0, T_0]), \quad x(0) = 0, \quad x(T_0) = \xi,$$

$$t/(1 + \dot{x}^2(t)) - p\dot{x}(t) \geq t/(1 + \dot{x}^2(t)) - p\dot{x}(t).$$

Integrando esta relación y teniendo en cuenta que

$$\int_0^{T_0} \dot{x}(t) dt = \int_0^{T_0} \dot{x}(t) dt = \xi$$

obtenemos

$$\int_0^{T_0} \frac{t dt}{1 + \dot{x}^2} \geq \int_0^{T_0} \frac{t dt}{1 + \dot{x}^2}.$$

Por consiguiente, $\hat{x}(\cdot) \in \text{absmín}$. 200. $S_{\text{máx}} = +\infty$; $(t^2 - 1)/2 \in \text{absmín}$.

201. $S_{\text{máx}} = +\infty$; $t - t^2/2 \in \text{absmín}$. 202. $S_{\text{máx}} = +\infty$; $t^2/2 \in \text{absmín}$, $S_{\text{mín}} = 1$.

203. $S_{\text{máx}} = +\infty$; $t^2 - t \in \text{absmín}$, $S_{\text{mín}} = 4$. 204. $S_{\text{máx}} = +\infty$; $t^4 - 2t^3 +$

$+t \in \text{absmín}$, $S_{\text{mín}} = -24/5$. 205. $S_{\text{máx}} = +\infty$, $t^4 - 5t^3/2 + 3t^2/2 \in \text{absmín}$,

$S_{\text{mín}} = -9/5$. 206. $S_{\text{máx}} = +\infty$, $t^4 - 2t^3 + t^2 \in \text{absmín}$, $S_{\text{mín}} = -4/5$. 207. $te^t \in$

$\in \text{absmín}$, $S_{\text{máx}} = +\infty$. 208. $S_{\text{máx}} = +\infty$, $t \ln t \in \text{absmín}$. 209. $S_{\text{máx}} = +\infty$,

$t \ln t \in \text{absmín}$. 210. $t \ln t \in \text{absmín}$, $S_{\text{máx}} = +\infty$. 211. $S_{\text{máx}} = +\infty$, $\ln t \in \text{absmín}$.

212. $S_{\text{máx}} = +\infty$, $\ln t \in \text{absmín}$. 213. $S_{\text{máx}} = +\infty$, $1/t \in \text{absmín}$. 214. $\hat{x} = \text{ch } t +$

$+C \text{ sh } t \in \text{absmín} \forall C \in \mathbb{R}$, $S_{\text{máx}} = +\infty$. 215. $\hat{x} = \text{ch } t \in \text{absmín}$, $S_{\text{máx}} = +\infty$.

216. $\hat{x} = t \text{ ch } t \in \text{absmín}$, $S_{\text{máx}} = +\infty$. 217. $\hat{x} = t \text{ sh } t \in \text{absmín}$, $S_{\text{máx}} = +\infty$.

218. $\hat{x} = C \text{ sen } t \in \text{absmín} \forall C \in \mathbb{R}$, $S_{\text{máx}} = +\infty$. 219. $\hat{x} = \text{sen } t \in \text{absmín}$, $S_{\text{máx}} =$

$= +\infty$. 220. $\hat{x} = -2(t+2) \cos t / (4+\pi) \in \text{absmín}$, $S_{\text{máx}} = +\infty$. 221. $\hat{x} =$

$= \frac{(2t\pi + 4\pi) \cos t + (4t - 2\pi) \text{sen } t}{4 - 4\pi - \pi^2} \in \text{absmín}$, $S_{\text{máx}} = +\infty$. 222. $\hat{x} \in \text{absmín}$,

donde $\hat{x} = (C_1 t + C_2) \text{ ch } t + (C_3 t + C_4) \text{ sh } t$, las constantes incógnitas $C_1, C_2, C_3,$

C_4 se deducen de la condición $\hat{x}(0) = 1$, $\hat{u}(0) = \hat{u}(1) = \hat{u}'(1) = 0$, $\hat{u} = \hat{x} + \sqrt{2} \dot{x}$,

$S_{\text{máx}} = +\infty$. 223. $S_{\text{máx}} = +\infty$, $1/t \in \text{absmín}$. 224. $S_{\text{máx}} = +\infty$, $\text{ch } t \text{ sen } t -$

$-\text{sh } t (t\pi \text{ sen } t + \cos t) \in \text{absmín}$. 225. $S_{\text{máx}} = +\infty$, $\text{ch } t \text{ sen } t - \text{sh } t \cos t \in \text{absmín}$.

226. $S_{\text{máx}} = +\infty$, $S_{\text{mín}} = -\infty$; $\left(\cos t - \text{ch } t - \frac{1 + \text{ch } \pi}{\text{sh } \pi} (\text{ch } t + \text{sen } t) \right) / 2 \in$

- \in locextr. 227. $S_{\max} = +\infty$, $S_{\min} = -\infty$; $\left(\operatorname{sen} t + \operatorname{cth} \frac{\pi}{2} \cos t - \frac{\operatorname{ch} t + \operatorname{ch}(\pi - t)}{\operatorname{sh} \pi} \right) / 2 \in$ locextr. 228. $S_{\max} = +\infty$, $(\operatorname{sen} t)/2 + (\operatorname{sh} t) / \left(2 \operatorname{sh} \frac{\pi}{2} \right) \in$
 \in absmín. 229. $S_{\max} = +\infty$, $S_{\min} = -\infty$; $\frac{\operatorname{ch} t}{2 \operatorname{sh}(\pi/2)} - \frac{\cos t}{2} \in$ locextr.
 230. $S_{\max} = +\infty$, $\hat{x} = -\cos t \in$ locextr; $S_{\min} = -\infty$ ($x_n(t) = \hat{x}(t) + n(\operatorname{ch}(\pi - t)) + \cos t - \frac{\operatorname{sh} \pi}{\operatorname{ch} \pi + 1}(\operatorname{sh}(\pi - t) + \operatorname{sen} t)$). 231. $S_{\max} = +\infty$; $\operatorname{sen} t \in$ absmín, $S_{\min} = 0$.
 232. $S_{\max} = +\infty$. $\left(1 + \operatorname{sh} \frac{\pi}{2} \right) (\operatorname{sen} t - \operatorname{sh} t)/2 + \operatorname{ch} \frac{\pi}{2} (\operatorname{ch} t - \cos t)/2 \in$ absmín.
 233. $S_{\max} = +\infty$, $\operatorname{sen} t \in$ absmín. 234. $S_{\max} = +\infty$, $\operatorname{sh} t \in$ absmín. 235. $S_{\max} = +\infty$, $\operatorname{ch} t \in$ absmín. 236. $S_{\max} = +\infty$, $1 - \cos t \in$ absmín. 237. $S_{\max} = +\infty$, $2(\operatorname{sen} t - \cos T - t + 1)/(4 - n) \in$ absmín. 238. $t^2 - 2 \in$ absmín, $2 - t^2 \in$ absmáx.
 239. $t^2 - t \in$ absmín, $t - t^2 \in$ absmáx. 240. $\hat{x} = \begin{cases} -t^2, & 0 \leq t \leq 1, \\ (t-2)^2 - 2, & 1 \leq t \leq 2, \end{cases} \in$ absmín.
 241. $\hat{x} = \begin{cases} -t^2, & 0 \leq t \leq 1, \\ (t-2)^2 - 2, & 1 \leq t \leq 3, \\ -(t-4)^2, & 3 \leq t \leq 4, \end{cases} \in$ absmín, $-\hat{x} \in$ absmáx.
 242. $\left(\hat{x} = \begin{cases} -t^2 - 2t, & -1 \leq t \leq 0, \\ t^2 - 2t, & 0 \leq t \leq 1, \end{cases} \hat{T} = 1 \right) \in$ absmín.
 243. $\hat{x} = \begin{cases} -t^2/2 + 1, & 0 \leq t \leq \sqrt{3}, \\ (\sqrt{3}t - 4)^2/2 - 1, & \sqrt{3} \leq t \leq \hat{T}, \end{cases} \hat{T} = 4/\sqrt{3} \in$ absmín
 244. $S_{\max} = -S_{\min} = 32/3$; $\hat{x}(t) = t^2 - 4t \in$ absmín, $-\hat{x} \in$ absmáx. 245. $S_{\max} = -S_{\min} = 32(2 - \sqrt{3})/\sqrt{3}$;
 $\hat{x} = \begin{cases} t^2 + (8 - 8\sqrt{2})t, & 0 \leq t \leq 2\sqrt{2}, \\ -(t-4)^2, & 2\sqrt{2} \leq t \leq 4, \end{cases} \hat{x} \in$ absmín, $-\hat{x} \in$ absmáx.
 246. $\hat{x} = \begin{cases} -t^2, & 0 \leq t \leq 1, \\ (t-2)^2 - 2, & 1 \leq t \leq 3, \\ -(t-4)^2, & 3 \leq t \leq 4, \end{cases} \hat{x} \in$ absmín, $-\hat{x} \in$ absmáx.
 $S_{\min} = -S_{\max} = -4$.
 247. $\hat{x} = \begin{cases} 0, & 0 \leq t \leq 1, \\ -(t-1)^2, & 1 \leq t \leq 2, \end{cases} \in$ absmín.
 248. $\hat{x} = \begin{cases} -t^3 + 6t^2, & 0 \leq t \leq 1, \\ 3t^2 + 3t - 1, & 1 \leq t \leq 2 \end{cases} \in$ absmín.
 249. $\hat{x} = \begin{cases} -t^2/2, & 0 \leq t \leq 1/2, \\ t^2/3 - t^2 + t/4 - 1/24, & 1/2 \leq t \leq 1 \end{cases} \in$ absmín.
 250. $S_{\max} = +\infty$; $2t \in$ absmín, $S_{\min} = 0$. 251. $S_{\max} = +\infty$; $5(t^4 - 6t^2 + 5)/16 \in$
 \in absmín, $S_{\min} = 15/2$. 252. $S_{\max} = +\infty$; $15t^2(t-2)^2/8 \in$ absmín, $S_{\min} = 45$.
 253. $S_{\max} = +\infty$; $30t^2(t-1)^2 \in$ absmín, $S_{\min} = 720$. 254. $S_{\max} = +\infty$; $\hat{x} =$
 $= t^2/2 (\hat{T} = 1) \in$ absmín. 255. $S_{\max} = +\infty$, $\hat{x} = t^2/16 - t^2/4 (\hat{T} = 4) \in$ absmín.
 256. $t^3 - t^2 \in$ absmáx, $t^2 - t^3 \in$ absmín. 257. $S_{\max} = +\infty$; $(t^2 + 2t + 2)/5 \in$ absmín,
 $S_{\min} = 0$. 258. $S_{\max} = +\infty$; $(t^3 - 5t^2 + 10t^2)/6 \in$ absmín, $S_{\min} = 20$. 259. $S_{\max} =$
 $= +\infty$; $(8t^5 - 25t^4 + 20t^3)/3 \in$ absmín, $S_{\min} = 320$. 260. $S_{\max} = +\infty$; $6t^5 -$
 $- 15t^4 + 10t^3 \in$ absmín, $S_{\min} = 720$.

Breve tabla cronológica

Por lo visto, el problema isoperimétrico clásico fue discutido aún en el siglo V antes de nuestra era, ya que de él hace mención Aristóteles (384—322 a.n.e.).

En las obras de Euclides (s. III a.n.e.), Arquímedes (287—212 a.n.e.) y Apolonio (alrededor de 260—170 a.n.e.) se encuentran problemas de geometría antigua.

Condición necesaria: teorema de Fermat (Fermat, 1629; Newton, 1671; Leibniz, 1684).

Principio de variaciones: Fermat, 1662.

Problema de Newton: Newton, 1687.

Problema de la braquistocrona: J. Bernoulli, 1696.

Trabajos de Euler (1707—1783) sobre el cálculo de variaciones (desde 1726).

Deducción de la ecuación de Euler por el método directo: Euler, 1744.

Regla de solución del problema isoperimétrico: Euler, 1744 (demostración estricta: Weierstrass, alrededor de 1880).

Problema de derivadas superiores (ecuación de Euler — Poisson): Euler, 1744; Poisson, 1833.

Trabajos de Lagrange (1736—1813) sobre el cálculo de variaciones (desde 1755).

Método de variaciones de Lagrange: Lagrange, 1759.

Ecuación de Euler para un problema multidimensional: Euler, 1770, Gauss, 1813; Ostrogradski, 1826; Poisson, 1831.

Problema de Lagrange: planteamiento y definición de la regla de factores: Lagrange, 1788, demostración de dicha regla; Mayer, 1886.

Condición de Legendre: Legendre, 1786.

Regla de los factores de Lagrange para problemas de dimensión finita: Lagrange, 1797.

Teoría de Hamilton — Jacobi: Hamilton, 1834, Jacobi, 1837.

Condiciones de extremo débil: Jacobi, 1837.

Condiciones de extremo fuerte: Weierstrass, alrededor de 1880.

Teoría del campo: Kneser, Hilbert, 1900.

Principios del análisis de dimensión infinita: Volterra, 1887; Hilbert, 1906; Banach, 1932.

Principios del análisis convexo de conjuntos: Minkowski, 1891; de funciones: Fenchel, 1949.

Programación lineal y convexa: L. V. Kantoróvich, 1939; Danzig, 1947; Kuhn — Tucker, 1951.

Teoría de control óptimo: L. S. Pontriaguin y su escuela, 1953—1961.

Lista de designaciones

- $\{x \mid P(x)\}$, conjunto de elementos x dotados de la propiedad $P(x)$.
 $x(\cdot)$, designación con que se subraya que $x(\cdot)$ es un elemento del espacio funcional
- $F \circ G$, superposición de las aplicaciones G y F : $(F \circ G)(x) = F(G(x))$
 $\mathbb{R} = \mathbb{R} \cup \{-\infty, +\infty\}$, recta numérica ampliada
 $\mathbb{R}^+ = \mathbb{R} \cup \{+\}$
 \mathbb{R}_+^n , octante no negativo en \mathbb{R}^n , $\mathbb{R}_+^n = \{x = (x_1, \dots, x_n) \in \mathbb{R}^n \mid x_i \geq 0, i = 1, \dots, n\}$
 $\hat{B}(x, r) = \{y \mid \|y - x\| \leq r\}$, esfera cerrada de radio r con centro x
 $\tilde{B}(x, r) = \{y \mid \|y - x\| < r\}$, esfera abierta de radio r con centro x
 $T_x M(T_x + M)$, conjunto de vectores tangentes (unilaterales tangentes) al conjunto M en el punto x
 X^* , espacio conjugado con X
 $\langle x^*, x \rangle$, valor de la funcional lineal x^* en el elemento x
 $A^\perp = \{x^* \in X^* \mid \langle x^*, x \rangle = 0 \forall x \in A\}$, anulador del conjunto A
 $\text{dom } f = \{x \in X \mid f(x) < +\infty\}$, conjunto efectivo de la función f
 $\text{epi } f = \{(\alpha, x) \in \mathbb{R} \times X \mid \alpha \geq f(x), x \in \text{dom } f\}$, supergráfica de la función $f: X \rightarrow \mathbb{R}$
 $\text{lin } A$, envoltura lineal del conjunto A
 $\text{co } A$, envoltura convexa del conjunto A
 $\text{cone } A$, envoltura cónica del conjunto A
 $\text{extr } A$, colección de puntos extremos del conjunto A
 $\mathcal{L}(X, Y)$, espacio de aplicaciones lineales continuas del espacio X en el espacio Y ; las aplicaciones de $\mathcal{L}(\mathbb{R}^n, \mathbb{R}^m)$ pueden identificarse con las matrices de esas mismas aplicaciones
 I , operador unidad (matriz)
 Λ^* , operador conjugado con el operador Λ , $\langle \Lambda^* y^*, x \rangle = \langle y^*, \Lambda x \rangle$
 $U \in \mathcal{O}(X)$, el conjunto U está abierto en el espacio X
 $U \in \mathcal{O}(x, X)$, el conjunto U que contiene el elemento x está abierto en X
 $\text{cl } X$, colección de conjuntos cerrados en el espacio X
 $SL(X)$, conjunto de funciones sublineales en el espacio X
 $C([t_0, t_1])$, espacio de funciones continuas en el segmento $[t_0, t_1]$ con la norma $\|x(\cdot)\|_0 = \max_{t \in [t_0, t_1]} |x(t)|$
 $C^r([t_0, t_1])$, espacio de funciones r veces continuamente diferenciables en el segmento $[t_0, t_1]$ con la norma $\|x(\cdot)\|_r = \max \{\|x(\cdot)\|_0, \|\dot{x}(\cdot)\|_0, \dots, \|x^{(r)}(\cdot)\|_0\}$
 $KC([t_0, t_1])$, espacio de funciones continuas a trozos en el segmento $[t_0, t_1]$, es decir, que tienen no más de un número finito de discontinuidades de primera especie (en los puntos de discontinuidad existen límites finitos por la izquierda y por la derecha)
 $\delta F(x, \cdot)$, variación de la aplicación F en el punto x según Lagrange
 $F \in D^k(x)$, la aplicación F es k veces ($k > 1$) diferenciable en el punto x según Frechet
 $F \in SD(x)$, la aplicación F es estrictamente diferenciable en el punto x según Frechet
 $\partial F(x)$, subdiferencial de la función F en el punto x
 $\hat{x} \in \text{absmín}$ (absmáx, absextr), \hat{x} proporciona un mínimo (máximo o extremo) absoluto al problema
 $\hat{x} \in \text{locmín}$ (locmáx, locextr), \hat{x} proporciona un mínimo (máximo o extremo) local al problema
 S_{Pr} , valor numérico de problema Pr
 (P) , problema reducido a solución

Bibliografía

- AGT Alexéev V. M., Galéev E. M., Tijomírov V. M. Colección de problemas de optimización. Moscú, Naúka, 1984 (en ruso).
- ATF Alexéev V. M., Tijomírov V. M., Fomín S. V. Control óptimo. Moscú, Naúka, 1979 (en ruso).
- KF Kolmogórov A. N., Fomín S. V. Elementos de la teoría de funciones y el análisis funcional. Moscú, Mir, 1978.
1. Ajiezer N. Z. Cálculo de variaciones. Járkov, Editorial de la Universidad de Járkov, 1981 (en ruso).
 2. Bliss G. A. Conferencias del cálculo de variaciones. Moscú, IL, 1950 (en ruso).
 3. Boltianski V. G. Métodos matemáticos de control óptimo. Moscú, Naúka, 1969 (en ruso).
 4. Busláev V. S. Cálculo de variaciones. Leningrado, Editorial de la Universidad estatal de Leningrado, 1980 (en ruso).
 5. Vasiliev F. P. Métodos numéricos de solución de problemas extremos. Moscú, Naúka, 1980 (en ruso).
 6. Gabásov R., Ktrílova F. M. Métodos de optimización. Minsk, Editorial de la Universidad Estatal de Bielorrusia, 1981 (en ruso).
 7. Gavurin M. K., Malozémov V. N. Problemas extremos con acotaciones lineales. Leningrado, Editorial de la Universidad Estatal de Leningrado, 1984 (en ruso).
 8. Gelfand I. M., Fomín S. V. Cálculo de variaciones. Moscú, Fizmatgiz, 1964 (en ruso).
 9. Zastavski Yu. L. Colección de problemas de programación lineal. Moscú, Naúka, 1969 (en ruso).
 10. Zórich V. A. Análisis matemático, primera y segunda partes. Moscú, Naúka, 1981, 1984 (en ruso).
 11. Iofte A. D., Tijomírov V. M. Teoría de los problemas extremos. Moscú, Naúka, 1974 (en ruso).
 12. Krasnov M. L., Makárenko G. I., Kiselev A. I. Cálculo variacional. Moscú, Mir, 1976.
 13. Karmánov V. G. Programación matemática. Moscú, Naúka, 1980 (en ruso).
 14. Mantúrov O. V., Matvéev N. M. Curso de matemáticas superiores. Moscú, Visshaya shkola, 1986 (en ruso).
 15. Nikolski S. M. Curso de análisis matemático. Tomos 1 y 2. Moscú, Naúka, 1975 (en ruso).
 16. Poliak B. T. Introducción a la optimización. Moscú, Naúka 1983 (en ruso).
 17. Pontriaguín L. S. y otros. Teoría matemática de los procesos óptimos. Moscú, Naúka, 1976 (en ruso).
 18. Pshentchni B. N. Condiciones de extremo necesarias. Moscú, Naúka, 1982 (en ruso).
 19. Pshentchni B. N. Análisis convexo y problemas extremos. Moscú, Naúka, 1980 (en ruso).
 20. Roca-fellar R. Convex Analysis. Princeton (USA): Princeton University Press, 1970.
 21. Sújarev A. G., Timójov A. V., Fiódorov V. V. Curso de métodos de optimización. Moscú, Naúka, 1986 (en ruso).
 22. Young L. Lectures on the Calculus of Variations and Optimal Control Theory. Philadelphia: Saunders, 1969.

Índice alfabético de materias

- Aguja elemental 104
Anulador 122
- Bipolar 40, 132
- Campo de extremales 161
— central 161
Condición de Weierstrass 143, 149
— de Jacobi 143, 151
— de Legendre 143, 150
— de Slater 56
- Derivada direccional 26
Desigualdad de Bernstein 188
— de Jensen 38
— de Young 132
Diferenciabilidad según Gateaux 27
— estricta 26, 29
— según Frechet 26
- Ecuación de Jacobi 147, 148
— de Euler 150, 174
— de Euler-Poisson 99, 100
Envoltura cónica convexa 39
- Factores de Lagrange 15, 52
Fórmula de Weierstrass, principal 165
— de Taylor 33
Función de Weierstrass 148
— cerrada 42
— conjugada 42
— convexa 42
— — homogénea 42
— de apoyo 41, 132, 141
— de inclinación del campo 162
— indicadora 42, 133
— de Lagrange 15
— de Minkowski 41, 132
— propia 42
— segunda conjugada 40
- Integral de impulso 83
— de energía 83
Integrante casi regular 148
— regular 148
- Jacobiano 34
- Lagrangiana 52, 55
Lema de Banach 156
— de dualidad para el problema sobre la distancia más corta 156
— de incremento de la funcional 105
— de minimax 141
— de no trivialidad del anulador 122
— de propiedades de variación elemental 104
— de redondeo de los ángulos 145
— de variación acicular 107
— del carácter cerrado de la imagen 123
— del cono conjugado 155
— del operador inverso derecho 122
— del sistema centrado 106
— de Dubois-Reimond 78
— de Hoffman 156
- Máximo (mínimo) 12
— absoluto 13
— débil 9
— fuerte 9
— local 13
- Método de Newton 63
— de gradiente 63
Método simplex 65
- Operador regular (sobreyectivo) 157
— conjugado 21
- Paquete de agujas 106
Polar 40, 132
Principio de Lagrange 14, 89
— del máximo de Pontriaguin 102
Problema de Apolonio 102
— de Arquímedes 197
— de Bolz 76, 151
— de derivadas superiores 98
— de extremos móviles 96
— de acción rápida 112
— de control óptimo 101, 172
— de problemas lineales en variables fásicas 172
— elemental del cálculo clásico de variaciones 81, 143
— dual 130, 168

- de aterrizaje suave de un aparato cósmico 179
- de programación convexa 48, 55, 166
- de programación lineal 64, 166
- de forma canónica 65, 168
- de forma normal 65, 168
- de Euclides 8, 19, 197
- de Fermat 9
- de Goddard 182
- de Herón 197
- isoperimétrico 8, 85
- de Kepler 197
- de Lagrange 89
- de Liapunov 169
- de Newton, aerodinámico 180
- de Schwarz 196
- de Steiner 196
- de Tartaglia 197
- de Ulam 185
- de Zenodor 197
- Puntos admisibles 13
 - conjugados 147
 - críticos 14
 - estacionarios 15
 - extremos 74
- Separabilidad 23, 117
 - estricta 23
- S-función 164
- Subdiferencial 41, 132
- Supergráfica 38, 134
- Teorema de Banach del operador inverso 122
 - de Bogolúbov 178
 - de bipolar 42, 133
 - de compacidad de la polar y la subdiferencial 43
 - de depuración 46, 137
 - de diferencial total 33
 - de separabilidad, segundo 23, 120
 - —, primero 23, 119
 - de superposición 29
 - del espacio tangente 34, 37
 - del valor medio 31
 - de Dubowizki-Miliútín 45, 136
 - de Euler-Lagrange 90
 - de Fenchel-Moreau 42, 133
 - de Fermat 9, 54
 - de Hahn-Banach 117
 - de Helli 130
 - de Kuhn-Tucker 55, 168
 - de Liapunov 126, 127
 - de Lusternik 34
 - de Michael de la selección continua 123
 - de Minkowski 43
 - de Moreau-Rocafellar 45, 136
 - de Tonelli 177
 - de Weierstrass 22
- Terminante 152
- Transformación de Legendre—Young-Fenchel 40, 44, 132
- Variación acicular de control 104
 - de funciones 108
- Variaciones de Lagrange 26, 78
- Vector tangente 36
 - unilateral (semitangente) 36