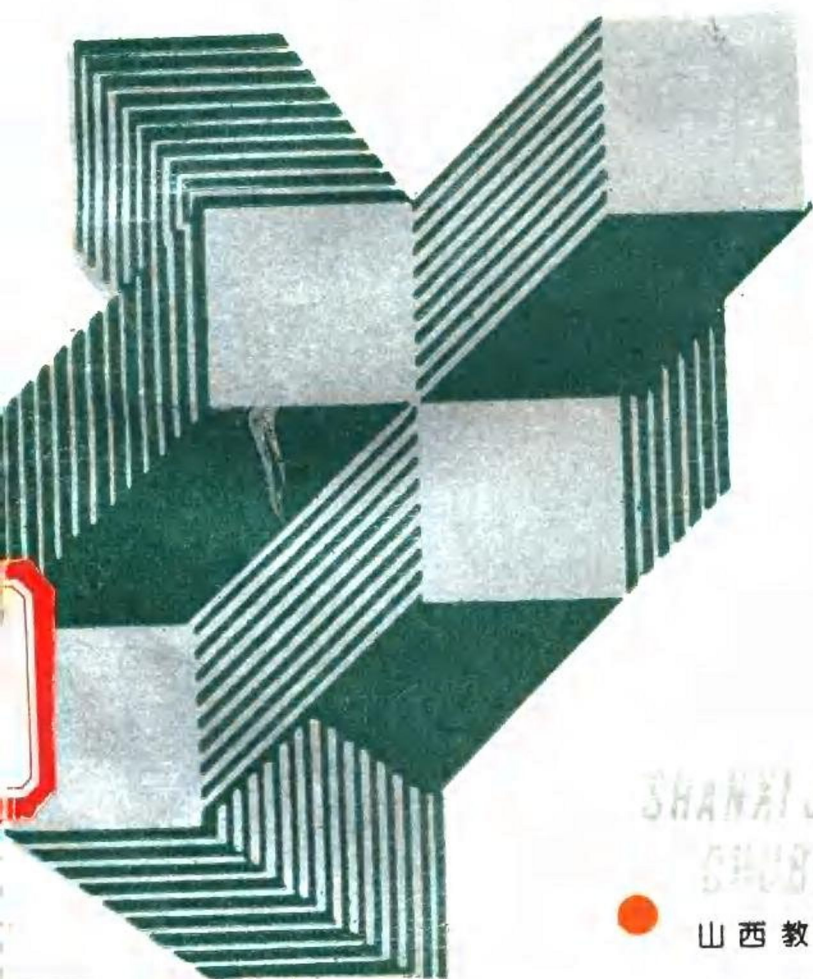


TULILUNJICHU

梁展東 楊彩萍

凸理論基礎



SHANXI JIAOYU
CHUBANSHE



山西教育出版社



凸理論基礎

梁展東 楊彩萍

山西教育出版社

〔晋〕新登字 3 号

责任编辑 人同

封面设计 源

1

凸理论基础

梁展东 杨彩萍

山西教育出版社出版 (太原并州北路11号)

山西省新华书店发行 太原印刷厂印刷

*

开本: 787×1092 1/32 印张: 6.25 字数: 134千字

1992年8月第1版 1992年8月山西第1次印刷

印数: 1—1,500册

*

ISBN 7—5440—0008—7

G·9 定价: 2.90元

前 言

凸理论基础包括凸集、凸函数、凸锥、赋范空间的凸性、正解理论等内容。有关凸性的某些结果可追溯到18世纪中期，但近代的所谓凸分析则是在20世纪初由H. Minkowski等人创始，到了20世纪中叶，由于最优化理论的发展，使凸分析日益受到重视，70年代以后，由于非线性分析等学科的需要和刺激，凸理论得到了迅速的深入和广泛的发展。

国际上有关凸分析的专著和教材多产生于本世纪60年代中期以后，如文〔1〕——〔7〕，在我国最早写凸分析教材的是越民义等先生，公开出版这方面的著作是70年代以后的事，如文〔8〕，〔9〕，但尚不多见。当然，由于凸理论不仅是线性规划、非线性规划、最优化理论、对策论、微分几何、积分几何、计算数学等课程的基础理论，也是现代概率论，Banach代数、非线性泛函分析等课程的基础理论，所以，近年来，我国各类高校使用的许多教科书都涉及到凸理论，但都不对它进行较全面、较深入的介绍。这就象集合论的情况一样。

本书比较全面系统地介绍了凸理论最基本的内容，并尽量简捷地介绍了它在各方面的应用，其中重点介绍了凸锥理论在正解问题中的应用，主要结论都有详细证明。在选材上尽量吸取国内外学者的新成果，其中也包括作者近年来在这方面所做的某些工作。为了使讨论既不囿于有限维空间的局

限，也不至于过分抽象不便应用，鉴于近年来我国各类高校都开设了泛函分析课程，我们把大部分内容都放在 Banach 空间中讨论。

近年来，山西大学数学系为有关专业的高年级学生、研究生、研究生课程学习班开设了同名课程，本书是两位作者在多次讲授该课程讲稿的基础上整理而成，在整理过程中杨彩萍同志修正了若干不妥之处，增加了不少新内容。可供综合大学、工科院校、师范院校的有关专业的大学生和研究生作为教材和参考书使用，也可供科研人员、工程技术人员参考。

限于作者的水平，错误缺点和不妥之处在所难免，真诚地期待广大读者批评指正。

作 者

于山西大学数学系

目 录

前言	(1)
第一章 凸集	(1)
§ 1.1 凸集及其性质	(1)
§ 1.2 Minkowski泛函	(11)
§ 1.3 Minkowski泛函的一个应用——非零 连续线性泛函的存在性	(18)
§ 1.4 凸集分离定理	(31)
第二章 凸函数	(47)
§ 2.1 凸函数的简单性质	(47)
§ 2.2 下半连续凸函数	(64)
第三章 凸锥	(74)
§ 3.1 凸锥	(74)
§ 3.2 共轭锥	(82)
第四章 赋范空间的凸性	(97)
§ 4.1 一致凸空间	(97)
§ 4.2 平性凸空间	(107)
§ 4.3 严格凸空间	(109)
第五章 正解理论	(121)
§ 5.1 锥与半序	(121)
§ 5.2 增算子与减算子	(129)
§ 5.3 凹算子与凸算子	(143)

§ 5.4	锥拉伸与锥压缩不动点定理·····	(148)
§ 5.5	Hilbert投影距离·····	(166)
§ 5.6	凸集上的不动点定理·····	(184)
参考文献	·····	(193)

第一章 凸 集

§1.1 凸集及其性质

定义1.1.1 设 X 是数域 λ 上的线性空间, $S \subset X$, 若 $\forall x \in S$, 均有 $-x \in S$, 则称 S 为对称集.

显然, 若 S 为对称集, 则有 $-S \subset S$, 从而 $-S = S$.

定义1.1.2 设 X 是数域 λ 上的线性空间, $S \subset X$, $E = \{\alpha \mid \alpha \in R, |\alpha| \leq 1\}$, 若 $ES \subset S$, 则称 S 为平衡集, 其中 $ES = \{\alpha x \mid \alpha \in E, x \in S\}$.

任给集合 T , 称 ET 为 T 的平衡壳. 显然 ET 是平衡集, 且是包含 T 的最小的平衡集.

定义1.1.3 设 X 是数域 λ 上的线性空间, $S \subset X$, 若 $\forall x \in X (x \neq \theta)$, 都存在 $\varepsilon > 0$, 使当 $0 < \alpha < \varepsilon$ 时, 有 $\alpha x \in S$, 则称 S 为吸收集.

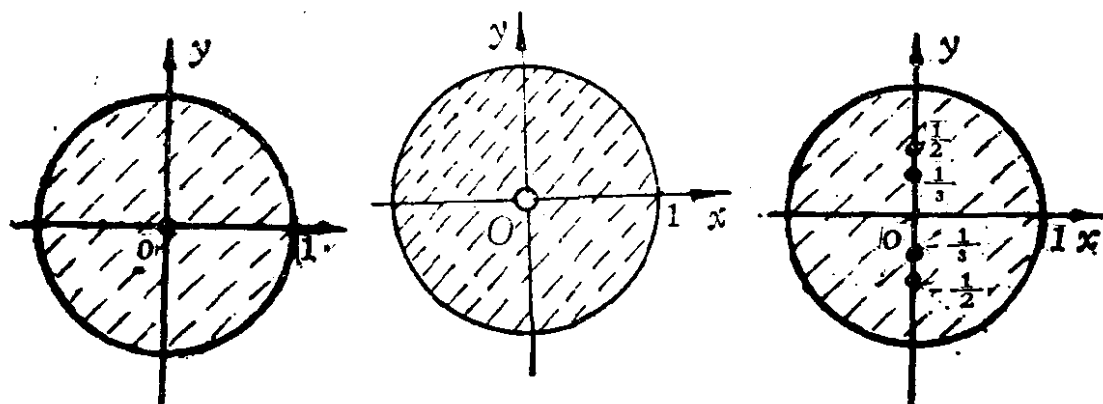
下面我们列举一些有关这三类集合的例子.

例1.1.1 在 R^2 中:

集合 $\delta = \{(x, y) \mid x^2 + y^2 \leq 1\}$ 是对称集、吸收集、平衡集.

集合 $\delta' = \{(x, y) \mid 0 < x^2 + y^2 \leq 1\}$ 是对称集、吸收集, 但不是平衡集.

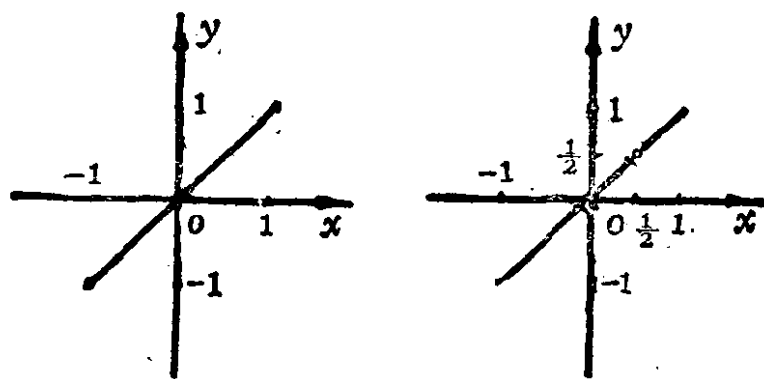
集合 $\delta'' = \{(x, y) | x^2 + y^2 \leq 1, (x, y) \neq (0, \pm \frac{1}{n}), n = 1, 2, \dots\}$ 是对称集, 但不是吸收集和平衡集.



例1.1.2 在 R^2 中:

$S = \{(x, y) | (x, y) \text{ 属于连接 } (-1, -1) \text{ 与 } (1, 1) \text{ 的线段}\}$ 是对称集、平衡集, 但不是吸收集.

$S' = \{(x, y) | (x, y) \text{ 属于连接 } (-1, -1) \text{ 与 } (1, 1) \text{ 的线段, 但 } (x, y) \neq (\frac{1}{2}, \frac{1}{2})\}$ 是不平衡、不对称、不吸收的集.



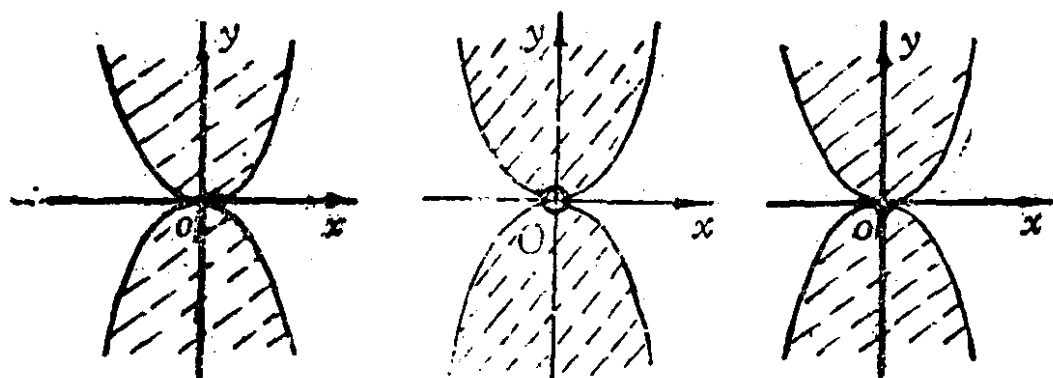
例1.1.3 在 R^2 中:

$T = \{(x, y) | y \geq x^2 \text{ 或 } y \leq -x^2\}$ 是对称集, 平衡集, 但

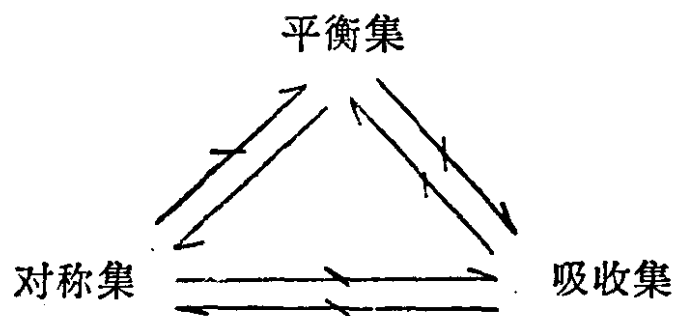
不是吸收集。

$T' = \{(x, y) \mid y \geq x^2 \text{ 或 } y \leq -x^2 \text{ 但 } (x, y) \neq (0, 0)\}$ 是对称集，但不是平衡集和吸收集。

$T'' = \{(x, y) \mid y \geq x^2 \text{ 或 } y \leq -x^2 \text{ 或 } y = 0\}$ 是对称集，吸收集，平衡集。



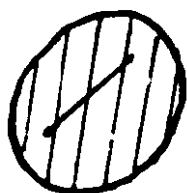
通过以上定义及例子我们不难看出这三类集合的关系如下：



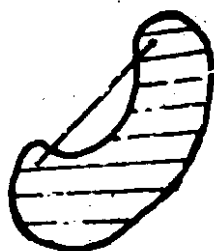
定义1.1.4 设 X 是数域 λ 上的线性空间， $E \subset X$ ，若 $\forall x, y \in E, \lambda \in [0, 1]$ ，皆有 $\lambda x + (1 - \lambda)y \in E$ ，则称 E 为凸集。

称集合 $\{z \mid z = \lambda x + (1 - \lambda)y, x, y \in E, \lambda \in [0, 1]\}$ 为连接 x 与 y 的线段，这显然是二维平面两点连线的推广。于是，所谓凸集就是集合中任意两点的连线仍在其中的集

合。如图：



凸集



非凸集

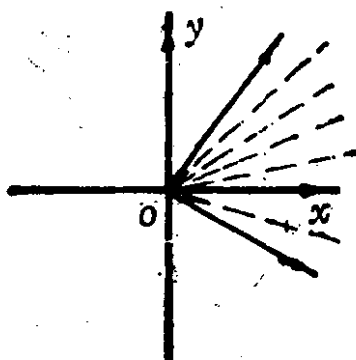
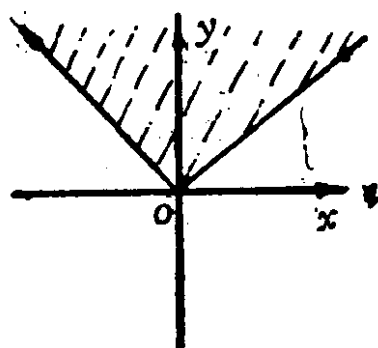
定义1.1.5 设 X 是数域 λ 上的线性空间, $B \subset X$, 称集合 $\{\sum_{i=1}^n \alpha_i x_i \mid x_i \in B, \alpha_i \in R, \alpha_i \geq 0, \text{且} \sum_{i=1}^n \alpha_i = 1, n=1, 2, 3 \dots\}$ 为 B 的凸包, 记为 $[B]$ 或 $COV B$.

易知: B 的凸包 $[B]$ 是包含 B 的一切凸集的交集, 从而 $[B]$ 是包含 B 的最小的凸集.

例1.1.4 单元素集 $A = \{a\}$ 是凸集, 全空间 X 是凸集.

例1.1.5 $C[0, 1]$ 中的集 $M = \{f \mid f(x) \geq 0, \forall x \in [0, 1]\}$ 是凸集.

例1.1.6 在 R^2 中, 任何两条射线所围成的夹角小于 π 的部分所成集为凸集.



凸集有以下简单性质:

(i) 设 V_1, V_2 是 X 中的凸集, 则 $\forall \alpha, \beta \in \lambda, \alpha V_1 + \beta V_2$ 也是 X 中的凸集. 其中 $\alpha V_1 + \beta V_2 \triangleq \{\alpha x + \beta y \mid x \in V_1, y \in V_2\}$

证明: 首先, 若 V 是凸集, 则显然 αV 也是凸集.

其次, 若 V_1, V_2 是凸集, 则 $V = V_1 + V_2$ 也是凸集.

事实上, $\forall x, y \in V$, 有 $x = x_1 + x_2, y = y_1 + y_2$ 其中 $x_i \in V_i, i = 1, 2$. 于是 $\lambda x + (1 - \lambda)y = \lambda x_1 + (1 - \lambda)y_1 + \lambda x_2 + (1 - \lambda)y_2 \in V_1 + V_2 = V$

由以上证明可知, $\alpha V_1 + \beta V_2$ 也是 X 中凸集.

(ii) 若 $V_i (i \in I)$ 为 X 中的凸集, 则 $\bigcap_{i \in I} V_i$ 也是 X 中的凸集.

(iii) 设 $\|\cdot\|$ 为线性空间 X 中的拟范数, E 是 X 中的凸集, 则 $E_\delta = \{x | x \in X, \text{存在 } y \in E \text{ 使得 } \|x - y\| < \delta\}$ 也是凸集.

证明: 只需证明 $E_\delta = E + o(\theta, \delta)$ 即可. 事实上, $E + o(\theta, \delta) \subset E_\delta$ 是显然的. 又 $\forall z \in E_\delta$, 存在 $x \in E$ 使得 $\|z - x\| < \delta$. 令 $y = z - x$, 显然 $y \in o(\theta, \delta)$, 且 $z = x + y \in E + o(\theta, \delta)$, 即 $E + o(\theta, \delta) \subset E_\delta$.

(iv) 设, X, Y 是线性空间, $T: X \rightarrow Y$ 是线性映射, E 是 X 中的凸集, 则 $T(E)$ 是 Y 中的凸集.

(v) 设 X 是线性空间, $V \subset X$, 则 V 是凸集 $\iff \forall \alpha > 0, \beta > 0$, 都有 $(\alpha + \beta)V = \alpha V + \beta V$

证明: $\implies$

设 V 是 X 中的凸集, 则首先有 $(\alpha + \beta)V \subset \alpha V + \beta V$, 其次, $\forall y \in \alpha V + \beta V$, 都存在 $x_1, x_2 \in V$ 使 $y = \alpha x_1 + \beta x_2 =$

$$(\alpha + \beta) \frac{\alpha x_1 + \beta x_2}{\alpha + \beta} = (\alpha + \beta) \left(\frac{\alpha}{\alpha + \beta} x_1 + \frac{\beta}{\alpha + \beta} x_2 \right) \in$$

$$(\alpha + \beta)V$$

于是 $(\alpha + \beta)V = \alpha V + \beta V$

←

若 $\forall \alpha > 0, \beta > 0$, 都有 $(\alpha + \beta)V = \alpha V + \beta V$, 于是对 $\forall x, y \in V, \lambda \in [0, 1]$, 当 $\lambda \neq 0, 1$ 时, 有 $\lambda > 0, (1 - \lambda) > 0$, 由 $\lambda x + (1 - \lambda)y \in \lambda V + (1 - \lambda)V = (\lambda + (1 - \lambda))V$ 知 $\lambda x + (1 - \lambda)y \in V$; 当 $\lambda = 0$ 时, $\lambda x + (1 - \lambda)y = y \in V$; 当 $\lambda = 1$ 时, $\lambda x + (1 - \lambda)y = x \in V$. 从而 V 是 X 中的凸集, 证毕!

(Vi) 设 X 是线性赋范空间, S 是 X 中的凸集, 则 $\overline{S}$ 也是 X 中的凸集.

证明: $\forall x, y \in \overline{S}$ 都存在 $x_n, y_n \in S, n = 1, 2, \dots$ 使得 $x_n \xrightarrow{\|\cdot\|} x, y_n \xrightarrow{\|\cdot\|} y (n \rightarrow \infty)$, 从而有: $\forall \lambda, 0 \leq \lambda \leq 1$, $\lambda x_n \xrightarrow{\|\cdot\|} \lambda x, (1 - \lambda)y_n \xrightarrow{\|\cdot\|} (1 - \lambda)y$. 由 S 为凸集知 $\lambda x_n + (1 - \lambda)y_n \in S \subset \overline{S}$, 又 $\overline{S}$ 为闭集, 从而由 $\lambda x_n + (1 - \lambda)y_n \xrightarrow{\|\cdot\|} \lambda x + (1 - \lambda)y$ 知 $\lambda x + (1 - \lambda)y \in \overline{S}$.

所以 $\overline{S}$ 也为凸集.

(vii) 若 S 为一开集, 则其凸壳 $[S]$ 也为开集.

证明: $\forall x \in [S]$, 有 $x = \sum_{i=1}^n \alpha_i x_i, x_i \in S, \alpha_i \geq 0$, 且 $\sum_{i=1}^n \alpha_i = 1$.

因为 S 为开集, 所以存在 x_i 的开球邻域 V_i 使得 $V_i \subset S, i = 1, 2, \dots, n$.

令 $T = \sum_{i=1}^n \alpha_i V_i$, 显然 $x \in T \subset [S]$.

由 V_i 为开集易知 $\alpha_i V_i$ 也为开集, 从而可得 $\alpha_i V_i + \alpha_j V_j$ 为开集.

事实上, $\forall y \in \alpha_i V_i, y + \alpha_j V_j$ 显然为开集, 而 $\alpha_i V_i$

$+ \alpha_i V_i = \bigcup_{y \in \alpha_i V_i} (y + \alpha_i V_i)$, 所以 $\alpha_i V_i + \alpha_i V_i$ 为开集,

由此 $T = \sum_{i=1}^n \alpha_i V_i$ 为开集. 于是 x 是 $[S]$ 的内点, 从而 $[S]$ 为开集.

证毕!

以下讨论 Hilbert 空间中的闭凸集, 有关它的一系列结论是最佳逼近问题的基础之一.

定理 1.1.1 设 H 是 Hilbert 空间, C 是 X 中闭凸子集, 则 C 上存在唯一元素 x_0 取到最小模. (即存在 $x_0 \in C$ 使 $\|x_0\| = \inf_{x \in C} \|x\|$)

证: 存在性.

若零元素 $\theta \in C$, 则 $x_0 = \theta$. 若 $\theta \notin C$, 则 $d \stackrel{\Delta}{=} \inf_{x \in C} \|x\| > 0$. 由下确界定义, $\forall n \in N$, 存在 $x_n \in C$, 使得 $d \leq \|x_n\| < d + \frac{1}{n}$, $n = 1, 2, \dots$ (1)

假设数列 $\{x_n\}$ 有极限 x_0 , 那么由于 C 是闭集, 我们知道 $x_0 \in C$, 且由上面 (1) 式知 $\|x_0\| = d$, 即 x_0 取到了 C 上元素的最小模. 事实上, 数列 $\{x_n\}$ 确有极限.

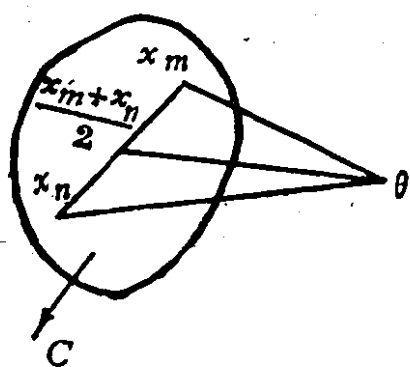
由平行四边形等式知:

$$\begin{aligned} \|x_m - x_n\|^2 &= 2(\|x_m\|^2 + \|x_n\|^2) - 4\left\|\frac{x_m + x_n}{2}\right\|^2 \leq \\ &2\left[\left(d + \frac{1}{n}\right)^2 + \left(d + \frac{1}{m}\right)^2\right] - 4d^2 \longrightarrow 0 \quad (\text{当 } n, m \rightarrow \infty). \end{aligned}$$

所以, $\{x_n\}$ 是一个基本列, 从而有极限.

唯一性.

若有 $x_0 \in C$, $\hat{x}_0 \in G$ 使得 $\|x_0\| = \|\hat{x}_0\| = d$, 则有 $\|x_0 - \hat{x}_0\|^2 = 2(\|x_0\|^2 + \|\hat{x}_0\|^2) - 4\left\|\frac{x_0 + \hat{x}_0}{2}\right\|^2 \leq 4d^2 - 4d^2 = 0$, 从而有 $x_0 = \hat{x}_0$. 见下图:



证毕.

定理1.1.2 (变分引理) 设 M 是内积空间 H 中完备的凸集, $x \in H$. 记 d 为 x 到 M 的距离 $d = d(x, M) = \inf_{y \in M} \|x - y\|$, 则必存在唯一的 $x_0 \in M$ 使得 $\|x - x_0\| = d$. 称 x_0 为 x 在 M 上的最佳逼近元.

证: 由距离定义知: 存在 M 中点列 $\{x_n\}$ 使得 $\lim_{n \rightarrow \infty} \|x_n - x\| = d$. 这样的点列称为“极小化”序列. 下面证明 $\{x_n\}$ 是基本列.

由平行四边形等式知

$$2\left\|\frac{x_m - x_n}{2}\right\|^2 = \|x_m - x\|^2 + \|x_n - x\|^2 - 2\left\|\frac{x_m + x_n}{2} - x\right\|^2. \quad (2)$$

因为 M 是凸集, $\frac{x_m + x_n}{2} \in M$, 所以 $\left\|\frac{x_m + x_n}{2} - x\right\| \geq d$.

由上面(2)式得

$$0 \leq 2\left\|\frac{x_m - x_n}{2}\right\|^2 \leq \|x_m - x\|^2 + \|x_n - x\|^2 - 2d^2$$

从而有 $\lim_{m, n \rightarrow \infty} \|x_m - x_n\|^2 = 0$, 所以 $\{x_n\}$ 是基本列.

又因为 M 是完备的度量空间, 所以有 $x_0 \in M$, 且 $\lim_{n \rightarrow \infty} x_n = x_0$. 这时 $\|x - x_0\| = \lim_{n \rightarrow \infty} \|x - x_n\| = d$.

若还有 $y_0 \in M$, 使 $\|x - y_0\| = d$, 那么点列 $\{x_0, y_0, x_0, y_0, \dots\}$ 显然也是“极小化”序列, 因而是基本列, 这说明 $x_0 = y_0$. 即在 M 中存在唯一的 x_0 使 $\|x - x_0\| = d$.

证毕.

显然, 若定理 1.1.2 中的 H 为 Hilbert 空间, 则此定理是定理 1.1.1 的推论.

事实上, 集合 $M - \{x\} \stackrel{\Delta}{=} \{y - x \mid y \in M\}$ 显然还是 H 中的闭凸子集, 由定理 1.1.1, 存在唯一的 $z_0 \in M - \{x\}$, 使得 $\|z_0\| = \inf_{z \in M - \{x\}} \{\|z\|\}$.

令 $x_0 = z_0 + x$, 则 $x_0 \in M$, 且 $\|x - x_0\| = \inf_{y \in M} \{\|x - y\|\}$.

定理 1.1.3 设 H 是内积空间, C 是 H 中闭凸子集, $\forall y \in H$, 为了 x_0 是 y 在 C 上的最佳逼近元, 必须且仅须它适合.

$$\operatorname{Re}(y - x_0, x_0 - x) \geq 0 \quad (\forall x \in C). \quad (3)$$

证: 对 $\forall x \in C$, 考察函数

$$\varphi_x(t) = \|y - tx - (1-t)x_0\|^2, \quad t \in [0, 1].$$

显然, 为了 x_0 是 y 在 C 上的最佳逼近元, 必须且仅须它适合

$$\varphi_x(t) \geq \varphi_x(0) \quad (\forall x \in C, \forall t \in [0, 1]) \quad (4)$$

下面我们证明 $(3) \iff (4)$.

$$\text{由于 } \varphi_x(t) = \|(y - x_0) + t(x_0 - x)\|^2$$

$$= \|y - x_0\|^2 + 2t \operatorname{Re}(y - x_0, x_0 - x) + t^2 \|x_0 - x\|^2$$

$$\text{故 } \varphi'_x(0) = 2 \operatorname{Re}(y - x_0, x_0 - x)$$

于是 $(3) \iff \varphi'_x(0) \geq 0$. (5)

又因为 $\varphi_x(t) - \varphi_x(0) = \varphi'_x(0)t + \|x_0 - x\|t^2$

所以 $\varphi'_x(0) \geq 0 \iff (4)$ (6)

联合(5)与(6)可得 $(3) \iff (4)$.

证毕.

推论1.1.3 设 H 是 Hilbert 空间, M 是 H 的一个闭线性子流形. $\forall x \in H$, 为了 y 是 x 在 M 上的最佳逼近元, 必须且仅须它适合

$x - y \perp M - N$, 其中 $N = \{w \mid w = z - y, y \in M\}$.

证: 由定理1.1.3 知, 为了 y 是 x 在 M 上的最佳逼近元, 必须且仅须

$$\operatorname{Re}(x - y, y - z) \geq 0 \quad (\forall z \in M).$$

由于 M 是线性流形, 故 $\forall z \in M$, 有.

$$z = y + w \quad (w \in M - \{y\} = N).$$

注意到 N 是线性子空间, 且当 z 取遍 M 中所有值时, w 也取遍 N 中的所有值. 将 $z = y + w$ 代入 $\operatorname{Re}(x - y, y - z) \geq 0$ 得

$$\operatorname{Re}(x - y, w) \leq 0 \quad (\forall w \in N).$$

在上式中用 $-w$ 代替 w , 便得

$$\operatorname{Re}(x - y, w) = 0 \quad (\forall w \in N).$$

进一步, 在 $\operatorname{Re}(x - y, w) = 0$ 中用 iw 代替 w , 则有

$$(x - y, w) = 0 \quad (\forall w \in N).$$

于是 $x - y \perp M - N$.

证毕.

注: 所谓线性流形是线性空间的子空间对某个向量的平移. 具体定义如下:

设 H 是一个线性空间, $E \subset H$, 若存在 $x_0 \in H$ 及线性