

高某人的泛函分析随笔 plus 版

Infty

二〇二三年九月二十六日

文章导航

1	基础知识	3
1.1	拓扑空间	3
1.2	距离空间	4
1.3	线性距离空间	4
1.4	F^* 空间 (赋准范数线性空间)	4
1.5	B^* 空间 (赋范线性空间)	5
1.6	内积空间	5
1.7	完备的距离空间	6
1.8	Banach 代数	6
1.9	C^* 代数	7
2	常见的空间的例子	8
3	空间的等同性	9
4	最佳逼近问题	11
4.1	B^* 空间中有限维真闭子空间的最佳逼近	11
4.2	无穷维 B^* 空间上最佳逼近问题	12

前言

开坑时间:2023.9.17

在我看来，数学书（包括论文）是最晦涩难懂的读物。将一本几百页的数学书从头到尾读一遍更是难上加难。翻开数学书，定义、公理扑面而来，定理、证明接踵而至。数学这种东西，一旦理解则非常简单明了，所以我读数学书的时候，一般都只看定理，努力去理解定理，然后自己独立思考数学证明。不过，大多数情况下都是百思不得其解，最终只好参考书中的证明。然而，有时候反复阅读证明过程也难解其意，这种情况下，我便会尝试在笔记本中抄写这些数学证明。在抄写过程中，我会发现证明中有些地方不尽如人意，于是转而寻求是否存在更好的证明方法。如果能顺利找到还好，若一时难以觅得，则多会陷入苦思，至无路可走、油尽灯枯才会作罢。按照这种方法，读至一章末尾，已是月余，开篇的内容则早被忘到九霄云外。没办法，只好折返回去从头来过。之后，我又注意到书中整个章节的排列顺序不甚合理。比如，我会考虑将定理七的证明置于定理三的证明之前的话，是否更加合适。于是我又开始撰写调整章节顺序的笔记。完成这项工作后，我才有真正掌握第一章的感觉，终于送了一口气，同时又因太耗费精力而心生烦忧。从时间上来说，想要真正理解一本几百页的数学书，几乎是一件不可能完成的任务。真希望有人告诉我，如何才能快速阅读数学书。

1 基础知识

1.1 拓扑空间

定义 1.1: 拓扑空间

设 X 集合, 子集族 τ , 称 (X, τ) 成为拓扑空间, 若以下三条成立:

1. $\phi, X \in \tau$
2. $\forall \cup_{\alpha} x_{\alpha} \in \tau$
3. $\forall \cap_{i=1}^m X_i \in \tau$

τ 中元素称为开集, 其补集称为闭集.

定义 1.2: 邻域

$\forall x \in X, \exists U \subset \tau, s.t. x \in U$, 则称 U 为 x 的邻域.

定义 1.3: 邻域基

$\forall x \in X$, 有一个 x 的邻域集 \mathcal{U} , 若对 $\forall x$ 的邻域 $V, \exists U \in \mathcal{U}, s.t. x \in U \subset V$

定义 1.4: 收敛

$x_n \rightarrow x_0$ 在 $(X, \tau) \Leftrightarrow$ 对 \forall 邻域 $U, x_0 \in U, \exists N > 0, s.t. n > N$ 时 $x_n \in U$

定义 1.5: 连续映射

$f: f(X, \tau) \rightarrow (Y, \sigma)$:

整体上: Y 中开集 V 在 x 中的原像 $f^{-1}(V)$ 也是开集

局部上: 对 $x \in X, f(x) \in Y, \forall V_{f(x)}$, 总 $\exists U_x, s.t. f(U_x) \subset V_{f(x)}$

整体 \Rightarrow 局部: $V_{f(x)} \subset Y, f^{-1}(V_{f(x)}) \triangleq U_x \subset X$ 且 $f(U_x) = V_{f(x)}$

局部 \Rightarrow 整体: 要证 $f^{-1}(V)$ 为 X 中的开集, $\forall V \subset Y$, 对 $\forall x \in f^{-1}(V), f(x) \in V \subset Y$, 对 $V_{f(x)}, \exists U_x s.t. f(U_x) \subset V_{f(x)}$, 所以 $U_x \subset f^{-1}(V)$

因此 $f^{-1}(V) \supset \bigcup_{x \in f^{-1}(V)} U_x$, 因为 x 为 $f^{-1}(V)$ 中每个点, 则显然有 $f^{-1}(V) \subset \bigcup_{x \in f^{-1}(V)} U_x$

因此 $f^{-1}(V) = \bigcup_{x \in f^{-1}(V)} U_x$, 而因为开集的并集还是开集, 则证明成立.

1.2 距离空间

定义 1.6: 距离空间

(X, ρ) 满足

1. $\rho(x, y) \geq 0, \rho(x, y) = 0 \Leftrightarrow x = y$
2. $\rho(x, y) = \rho(y, x)$
3. $\rho(x, z) \leq \rho(x, y) + \rho(y, z)$

定义 1.7: 邻域

$$B(x_0, \epsilon) = \{x \in X : \rho(x, x_0) < \epsilon\}, x_0 \subset \rho(x_0, r) \subset V$$

定义 1.8: 收敛

$$\lim_{n \rightarrow \infty} x_n = x_0 \Leftrightarrow \rho(x_n, x_0) \rightarrow 0$$

定义 1.9: 连续映射

$f: X \rightarrow Y$ 指当 $x \rightarrow x_0 \in X$ 时, 都有 $f(x_n) \rightarrow f(x_0) \in Y \Leftrightarrow \forall \epsilon > 0, \exists \delta > 0$ 使得当 $x_n \in B(x_0, \delta)$ 时, 都有 $f(x_n) \in B(f(x_0), \epsilon)$

1.3 线性距离空间

引入线性结构和拓扑结构 (距离 ρ) 的空间称为距离线性空间, 其线性运算关于 ρ 是连续的.

加法关于 ρ 是连续的, 若 $\rho(x, x) \rightarrow 0, \rho(y_n, y) \rightarrow 0$, 则 $\rho(x_n + y_n, x + y) \rightarrow 0$

距离平移不变性可以推出加法连续, 而加法连续未必推出距离不变性

数乘关于 ρ 连续. 若 $\rho(x_n, x_0) \rightarrow 0 \Rightarrow \rho(\alpha x_n, \alpha x) \rightarrow 0$ 且 $\alpha_n \rightarrow \alpha, \forall \alpha_n \in k \Rightarrow \rho(\alpha_n x, \alpha x) \rightarrow 0$

1.4 F^* 空间 (赋范范数线性空间)

定义 1.10: F^* 空间

在线性空间 X 上定义范数 $\|\cdot\|, X \rightarrow \mathbb{R}$ 满足

1. $\|x\| \geq 0$, 等号成立当且仅当 $x = 0$
2. $\|x + y\| \leq \|x\| + \|y\|$
3. $\| -x \| = \|x\|$
4. 若 $\alpha_n \rightarrow 0, x_n \rightarrow 0$ 则有 $\lim_{n \rightarrow \infty} \|\alpha_n x\| = 0$, 且 $\lim_{n \rightarrow \infty} \|\alpha x_n\| = 0$

由范数 $\|\cdot\|$ 定义距离 $\rho(x, y) = \|x - y\|$, 保证了距离性质的三条, 以及加法数乘关于 ρ 连续

F^* 空间是一类特殊的距离线性空间

反之, 定义 $\|x\| = \rho(x, 0)$ + 平移不变性 + 数乘对 ρ 连续 $\Rightarrow (X, \|\cdot\|)$ 为 F^* 空间

范数是连续的.

证明思路为:

$$|\|x_n\| - \|x_0\|| \leq \|x_n - x_0\| \rightarrow 0$$

1.5 B^* 空间 (赋范线性空间)

定义 1.11: B^* 空间

线性空间 X 上定义范数 $\|\cdot\|$:

1. $\|x\| \geq 0$
2. $\|x + y\| \leq \|x + z\| + \|z + y\|$
3. $\|\alpha x\| = |\alpha| \|x\|$

B^* 空间 $\subset F^*$ 空间 \approx 距离线性空间

距离 + 齐次性 + 平移不变性 \Leftrightarrow 范数

半范数: $\|x\| \geq 0$, 没有强制规定 $\|x\| = 0 \Leftrightarrow x = 0$, 也就是满足半正定.

1.6 内积空间

定义 1.12: 内积空间

在复线性空间 X 上定义一个内积 $\langle \cdot, \cdot \rangle: X \times X \rightarrow \mathbb{R}$, 也就是一个共轭的双线性泛函.

1. $\langle x, x \rangle \geq 0$ 且 $\langle x, x \rangle = 0$ 时当且仅当 $x = 0$
2. $\langle \alpha x + \beta y, z \rangle = \alpha \langle x, z \rangle + \beta \langle y, z \rangle$
3. $\langle x, y \rangle = \overline{\langle y, x \rangle}$

可以用内积定义范数 $\|x\|^2 = \langle x, x \rangle$

而范数 + 极化恒等式才能定义内积

内积是连续的, $|\langle x_n, y_n \rangle - \langle x, y \rangle| \rightarrow 0$, 关于双变元都是连续的

内积关于双变元连续证明思路为:

$$|\langle x_n, y_n \rangle - \langle x, y \rangle| = |\langle x_n - x_0, y_n \rangle + \langle x_0, y_n - y_0 \rangle| \leq \|x_n - x_0\| \|y_n\| + \|x_0\| \|y_n - y_0\| \rightarrow 0$$

1.7 完备的距离空间

定义 1.13: Cauchy 列

设 (X, ρ) 为距离空间, $\rho(x_m, x_n) \rightarrow 0 (n, m \rightarrow \infty) \Leftrightarrow \forall \epsilon > 0, \exists N, n, m > 0$, 都有 $\rho(x_n, x_m) < \epsilon$

注:

1. 收敛列一定是柯西列, 但柯西列 + 存在收敛子列才能说明是收敛列.
2. F^* 空间 + 完备 $\Rightarrow F$ 空间, 具有平移不变性距离所诱导的拓扑线性空间, B^* 空间 + 完备 $\Rightarrow Banach$ 空间, 内积空间 + 完备 $\Rightarrow Hilbert$ 空间
3. 每一个距离空间都有完备化空间: $(X, \rho) \longrightarrow (X_1, \rho_1) : \begin{cases} \rho_1|_{X \times X} = \rho \\ X \text{ 在 } X_1 \text{ 中稠密} \end{cases}$

关于第 3 点的详细证明比较复杂, 这里只介绍了思路

首先定义一个等价关系 $\{x_n\} \sim \{y_n\} \in X \Leftrightarrow \lim_{n \rightarrow \infty} \rho(x_n, y_n) = 0$

$X_1 : [\{x_n\}]$ 并且在等价类中定义距离 $\rho_1 \xi, \eta = \lim_{n \rightarrow \infty} \rho(x_n, y_n)$

之后再证明稠密, 再证明完备就好了.

例 1.1: 例子

$C[0, 1], \rho(x, y) = \max_{0 \leq t \leq 1} |x(t) - y(t)|$ 是完备的, 但是如果定义的距离为 $\rho(x, y) = \int_0^1 \|x(t) - y(t)\| dt$, 那么空间就不是完备的, 但是可以完备化为 $L^1[0, 1]$

1.8 Banach 代数

定义 1.14: Banach 代数

$$B\text{代数} = \begin{cases} \mathcal{A} \text{ 是复数上的代数: } \mathbb{C} \text{ 上的线性空间} + \text{乘法运算} & \begin{cases} \text{半群 (乘法结合律)} \\ \text{对加法分配律} \\ \text{对数乘结合律} \end{cases} \\ \mathcal{A} \text{ 有范数 } \|\cdot\| \text{ 且 } \mathcal{A} \text{ 为 Banach 空间} \\ \|ab\| \leq \|a\| \|b\|, \text{ 保证乘法对范数连续} \end{cases}$$

证明一下保证乘法对范数连续:

$$\begin{aligned} \|a_n b_n - ab\| &= \|a_n(b_n - b) + (a_n - a)b\| \leq \|a_n(b_n - b)\| + \|(a_n - a)b\| \\ &\leq \|a_n\| \|b_n - b\| + \|a_n - a\| \|b\| \rightarrow 0 \end{aligned}$$

1.9 C^* 代数定义 1.15: C^* 代数

$$C^* \text{代数} = \begin{cases} \text{具有对合 } * \text{ 运算, 即两次运算之后取消 } (\alpha x + \beta y)^* = \bar{\alpha}x^* + \bar{\beta}y^*, (xy)^* = y^*x^*, x^{**} = x \\ \text{有么元的 Banach 代数} \\ \|x^*x\| = \|x\|^2 \text{ 注 } \|x^*\| = \|x\| \end{cases}$$

证明:

$$\|x\|^2 = \|x^*x\| \leq \|x^*\| \|x\|$$

2 常见的空间的例子

例 2.1

连续函数空间 $C(\bar{\Omega})$, 其中 Ω 为 \mathbb{R}^n 上有界连通的开区域

1. 距离空间: $\rho(x, y) = \max_{t \in \bar{\Omega}} |x(t) - y(t)|$
2. Banach 空间: $\|x\| = \max_{t \in \bar{\Omega}} |x(t)|$
3. Banach 代数: $(f \cdot g)(t) = f(t)g(t)$
4. C^* 代数: $f^*(x) = \bar{f}(\bar{x})$

例 2.2: $C^k(\bar{\Omega})$: k 阶 (偏) 导连续

$$\|x\| = \max_{|\alpha| \leq k} \max_{t \in \bar{\Omega}} |\partial^\alpha x(t)|$$

$$\alpha \in (\alpha_1, \dots, \alpha_n), |\alpha| = \alpha_1 + \dots + \alpha_n \quad \partial^\alpha x(t) = \frac{\partial^{|\alpha|}}{\partial x_1^{\alpha_1} \partial x_2^{\alpha_2} \dots \partial x_n^{\alpha_n}} x(t)$$

例 2.3

P 次可积函数空间 $L^p(\Omega, \mu)$, $0 < P < \infty$ (Ω, σ, μ) 测度空间

1. $L^p(\Omega, \mu)$: 线性空间 + $\|f\|_p = (\int_\Omega |f|^p d\mu)^{\frac{1}{p}}, \|f\|^p = \int_\Omega |f|^p d\mu \rightarrow \rho(x, y) = \|x - y\|_p^p$ 准范数空间
2. 若 $\Omega = \mathbb{R}^n, d\mu = dv, L^p(\mathbb{R}^n)$, 若 $\Omega = \mathbb{Z}_+, u(\{n\}) = 1, (P(X_1, \dots, X_n, \dots)), \|x\|_p = (\sum_{i=1}^n |x_i|^p)^{\frac{1}{p}}$

例 2.4: 本性有界函数空间 $L^\infty(\Omega, \mu)$, (Ω, σ, μ) 测度空间

$L^\infty(\Omega, \mu)$: 线性空间

$$\begin{aligned} \|f\|_\infty &= \operatorname{ess\,sup}_{x \in \Omega} |f(x)| = \inf\{a \geq 0 : |f(x)| \leq a, a.e.\} \\ &= \inf\{a \geq 0, |f(x)| > a \text{ 是零测集}\} \\ &= \inf_{\mu(E_0)=0, E_0 \subset \Omega} \{a \geq 0, |f(x)| > a \text{ 零测集}\} \end{aligned}$$

关于特殊的还有 $L^\infty(\mathbb{R}^n), l^\infty : \|x\|_\alpha = \sup_{n \geq 1} |x_n|$

例 2.5: 序列空间

$$\delta, x = (x_1, x_2, \dots, x_n, \dots)$$

1. S : 线性空间 $\|x\| = \sum_{i=1}^{\infty} \frac{1}{2^n} \frac{|x_n|}{1+|x_n|}$, 准范数 $\Rightarrow \mathcal{F}$ 空间

2. S 中按距离收敛等价于依坐标收敛, 即 $x^{(m)} = (x_1^{(m)}, \dots, x_n^{(m)}, \dots) \rightarrow X = (X_1, \dots, X_n, \dots)$ 当 $m \rightarrow \infty \Leftrightarrow \forall n, \{x_n^{(m)}\} \rightarrow x_n$

$$\Rightarrow: \|x^{(m)} - 0\| = \sum_{n=1}^{\infty} \frac{1}{2^n} = \frac{1}{2^N} \sum_{i=1}^{\infty} \frac{1}{2^n} = \frac{1}{2^N} < \epsilon$$

$$\Leftarrow: \text{事实上有 } \sum_{n=N+1}^{\infty} \frac{1}{2^n} = \frac{1}{2^N} \sum_{n=1}^{\infty} \frac{1}{2^n} = \frac{1}{2^N} < \epsilon$$

$$\text{则 } \|x^{(n)} - 0\| \leq \sum_{n=1}^N \frac{1}{2^n} \|x_n^{(m)}\| + \sum_{n=N+1}^{\infty} \frac{1}{2^n} < \epsilon$$

例 2.6: $C(\mathbb{R}^n)$

$$\text{线性空间 } \|x\| = \sum_{R=1}^{\infty} \frac{1}{2^R} \frac{\max_{|t| \leq n} |x(t)|}{1 + \max_{|t| \leq n} |x(t)|} \text{ 为 } \mathcal{F} \text{ 空间}, t \in \mathbb{R}^n, |t| = \left(\sum_{k=1}^n |t_k|^2 \right)^{\frac{1}{2}}$$

3 空间的等同性

等同性指的是: 集合一样, 结构一样

等同性有以下的几类:

1. 拓扑空间 — 同胚 (拓扑同构) 双射 + 保持开集对应
2. 距离空间 — 等距同构: 满射 + 保距 ($\rho(x, y) = \rho_1(Tx, Ty)$)
3. 线性空间 — 线性同构: 双射 + 保群运算 $\varphi(\alpha x + \beta y) = \alpha \varphi(x) + \beta \varphi(y)$
4. B^* 空间 — 线性同构 + 在拓扑上同胚
5. 内积空间 — 线性同构 + 保内积运算 $\langle Tx, Ty \rangle = \langle x, y \rangle$

定义 3.1

同一个线性空间上, 给定两个范数 $\|x\|_1 \leq \|x\|_2$, 称 $\|\cdot\|_2$ 比 $\|\cdot\|_1$ 强: 当 $\|x_n\|_2 \rightarrow 0 \Rightarrow \|x_n\|_1 \rightarrow 0$, 当 $n \rightarrow \infty$

这个定义等价于 \exists 常数 $c > 0$, s.t. $\|x\|_1 \leq c \|x\|_2$

证明一下这个等价, 从后往前, 显然成立.

若从前往后: 对 $\forall c = \frac{1}{n} > 0, \exists x_n \in X$, s.t. $\|x_n\|_1 > \frac{1}{n} \|x_n\|_2$

$$y_n = \frac{x_n}{\|x_n\|_1}, \text{ 则 } \|y_n\|_2 = \frac{\|x_n\|_2}{\|x_n\|_1} \leq \frac{1}{n} \rightarrow 0$$

$$\|y_n\|_1 = \frac{\|x_n\|_1}{\|x\|_1} = 1 \not\rightarrow 0$$

定义 3.2

在同一个线性空间上, 给定两个范数 $\|x\|_1 \leq \|x\|_2$, 称 $\|\cdot\|_2$ 比 $\|\cdot\|_1$ 等价: 当 $\|x_n\|_1 \rightarrow 0 \Leftrightarrow \|x_n\|_2 \rightarrow 0$, 当 $n \rightarrow \infty$

或者说: $C\|x\|_1 \leq \|x\|_2 \leq c_2\|x\|_1$

定义 3.3

设 $(X, \|\cdot\|_1)$ 和 $(Y, \|\cdot\|_2)$ 为 B^* 空间

$$\text{在拓扑上同胚: } \begin{cases} \exists X \rightarrow Y \text{ 满射} \\ \exists C_1 \text{ 和 } C_2 > 0, \text{ s.t. } C_1\|x\|_1 \leq \|\phi(x)\|_2 \leq C_2\|x\|_1 \end{cases}$$

注: 若拓扑 T_1 比强拓扑 T_2 要粗, 粗 $T_1 \subset$ 细 T_2 , 细拓扑开集更多

例 3.1

设 X 为 n 维 B^* 空间, ρ_1, \dots, ρ_n 一组基, $\forall x = \xi_1 e_1 + \dots + \xi_n e_n \in X, \xi = (\xi_1, \dots, \xi_n) \in K^n$, 则定义 $T: X \rightarrow \mathbb{K}^n, |\xi|_1 = \left(\sum_{i=1}^n \|\xi_i\|^2 \right)^{\frac{1}{2}}$
 $\forall x = \xi_1 e_1 + \dots + \xi_n e_n, |\xi| \xrightarrow{T} \xi = (\xi_1, \dots, \xi_n) \in \mathbb{K}^n$, 保证满射和保群运算

$$\text{下证: } \|x\| = \left\| \sum_{i=1}^n \xi_i e_i \right\| \leq \sum_{i=1}^n \|\xi_i\| \|e_i\| \leq \left(\sum_{i=1}^n |\xi_i|^2 \right)^{\frac{1}{2}} \left(\sum_{i=1}^n \|e_i\|^2 \right)^{\frac{1}{2}}$$

$$\text{即 } \|x\| \leq c|\xi| = c\|Tx\|$$

$$\text{令 } P(\xi) = \|x\| = \left\| \sum_{i=1}^n \xi_i e_i \right\|: \mathbb{K}^n \rightarrow \mathbb{R}_+$$

一致连续: $\forall \xi, \eta \in \mathbb{K}$

$$\begin{aligned} |\rho(\xi) - \rho(\eta)| &= \left\| \sum_{i=1}^n \xi_i e_i - \sum_{i=1}^n \eta_i e_i \right\| \\ &\leq \left\| \sum_{i=1}^n (\xi_i - \eta_i) e_i \right\| \\ &\leq |\xi - \eta| \left(\sum_{i=1}^n \|e_i\|^2 \right)^{\frac{1}{2}} \end{aligned}$$

故 $\rho(\xi)$ 在紧单位球面 $\{\xi \in \mathbb{K}^n, |\xi| = 1\} \triangleq S$ 上有最小值 C_1 , 即 $\rho(\xi) \geq C_1 > 0$

则 $\forall \xi \in \mathbb{K}^n, \rho(\frac{\xi}{|\xi|}) \geq C_1$

即 $\frac{1}{|\xi|} \rho(\xi) \Rightarrow C_1 |\xi|$

注:

1. B^* 空间任意 n 维子空间代数上同构, 拓扑上同胚.

2. 有限维的 B^* 空间都是完备的 (Banach 空间)

3. B^* 空间任有限维子空间都是闭的

4 最佳逼近问题

引: 对 \forall 三角多项式 $T_n(x)$, $\int_0^{2\pi} |f(x) - S_n(x)|^2 dx \leq \int_0^{2\pi} |f(x) - T_n(x)|^2 dx$

问题: 在 B^* 空间中给定一个 $x \in X$ 及真闭子空间 M , 且 $x \notin M$

定义 $d(x, M) = \inf_{y \in M} \|x - y\|$

则问是否 $\exists y_0 \in M$, s.t. $d(x, M) = d(x, y_0) \Leftrightarrow \|x - y_0\| = \inf_{y \in M} \|x - y\|$

4.1 B^* 空间中有限维真闭子空间的最佳逼近

设 X 为 B^* 空间, $M = \text{span}\{e_1, \dots, e_n\}$. 给定 $x \in X$, \exists 向量 $\lambda = (\lambda_1, \dots, \lambda_n) \in \mathbb{K}^n$ (即 $\exists y_0 = \lambda_1 e_1 + \dots + \lambda_n e_n \in M$, s.t. $\left\|x - \sum_{i=1}^n \lambda_i e_i\right\| = \min_{a \in \mathbb{K}^n} \left\|x - \sum_{i=1}^n a_i e_i\right\|$)

Pf: 不妨设 e_1, \dots, e_n 线性无关, 令 $F(a) = \left\|x - \sum_{i=1}^n a_i e_i\right\| : \mathbb{K}^n \rightarrow \mathbb{R}_+$, 则 $F \in C(\mathbb{K}^n)$, 关键看 $|a| \rightarrow \infty$ 时

$$F(a) \geq \left\|\sum_{i=1}^n a_i e_i\right\| - \|x\| = \rho(a) - \|x\| \geq c_1 |a| - \|x\| \rightarrow +\infty$$

注: 最佳逼近元的唯一性要求: e_1, \dots, e_n 线性无关, $(X, \|\cdot\|)$ 是严格凸的.

凸集: $\forall \lambda \in (0, 1), x, y \in A, \lambda x + (1 - \lambda)y \in A$, 该概念可以推广到线性空间

定义 4.1: 严格凸的线性空间

$\forall x \neq y \in X$ 且 $\|x\| = \|y\| = 1$, 则对 $\forall \alpha + \beta = 1, \|\alpha x + \beta y\| < 1$, 称其为严格凸的.

现在证明一下最佳逼近元的唯一性:

若 $d = 0$, 且 y 是最佳逼近元, 则 $d = \inf_{y \in M} \|x - y\| = 0 = \|x - y\| \Rightarrow y = x$

若 $d = \inf_{y \in M} \|x - y\| > 0$, 若设 y 和 z 都是最佳逼近元.

$$\|x - y\| = \|x - z\| = d$$

$$\frac{1}{d} \|x - \alpha y - \beta z\| = \frac{1}{d} \|\alpha x + \beta x - \alpha y - \beta z\| = \left\| \alpha \frac{x - z}{d} + \beta \frac{x - y}{d} \right\| < 1$$

因为是严格凸的, 所以上式小于 1

$\Rightarrow, \|x - \alpha y - \beta z\| < d$ 矛盾 (d 是下确界)

常见 B^* 空间的严格凸性:

内积空间: $\|\alpha x + \beta y\| < 1 \Rightarrow \|\alpha x + \beta y\|^2 < 1$

$$\begin{aligned}
& \langle \alpha x + \beta y, \alpha x + \beta y \rangle \\
&= \alpha^2 \|x\|^2 + 2\alpha\beta \operatorname{Re} \langle x, y \rangle + \beta^2 \|y\|^2 \\
& \leq (\alpha + \beta)^2 = 1 \quad (x \neq y)
\end{aligned}$$

$L^p (p > 1)$ 空间: $\|\alpha x + \beta y\| < \alpha \|x\| + \beta \|y\| = 1$, 严格凸 (根据闵可夫斯基不等式可知)

反例:

$L^1[0, 1], x = 1, y = 2t$ 但 $\|\frac{x+y}{2}\| = 1$, 不严格凸

$C[0, 1], x = 1, y = t$, 但 $\|\frac{1+t}{2}\| = 1$, 不严格凸

4.2 无穷维 B^* 空间上最佳逼近问题

在无穷维空间中, 最佳逼近元未必是存在的, 但是会有一个很好的引理, 这个引理说明了, 尽管未必找得到最佳逼近元, 但是能找到差不多的.

命题 4.1: Riesz 引理

设 M 为 B^* 空间 X 的一个真闭子空间, 则对 $\forall 0 < \epsilon < 1, \exists x \in X, s.t. \|x\| = 1$ 且 $\|x - y\| \geq 1 - \epsilon, \forall y \in M$

$\forall x_0 \in X \setminus M$, 由 M 是闭的, $d = \inf_{y \in M} \|x_0 - y\| > 0$

(否则若 $d = 0, \forall \frac{1}{n}, \exists y_n \in M, s.t. \|x_0 - y_n\| < 0 + \frac{1}{n} \Rightarrow y_n \rightarrow x_0 + M$, 矛盾)

则对 $\forall \eta > 0, \exists y_0 \in M, s.t. d \leq \|x_0 - y_0\| < d + \eta$

取 $x = \frac{x_0 - y_0}{\|x_0 - y_0\|}$, 则 $\|x\| = 1$

且 $\forall y \in M, \|x - y\| = \left\| \frac{x_0 - [y_0 + y(x_0 - y_0)]}{\|x_0 - y_0\|} \right\| = \frac{\|x_0 - y\|}{\|x_0 - y_0\|} \geq \frac{d}{d + \eta} \triangleq 1 - \epsilon$

注:

如果令 $M = \operatorname{span}\{x_1\}, \|x_1\| = 1$, 对 $\epsilon = \frac{1}{2} \Rightarrow \exists \|x_2\| = 1$, 但 $\|x_2 - x_1\| \geq 1 - \frac{1}{2} = \frac{1}{2}$

$M = \operatorname{span}\{x_1, x_2\}, \exists x_3, \|x_3\| = 1$, 但 $\|x_3 - x_2\| \geq \frac{1}{2}, \|x_3 - x_1\| \geq \frac{1}{2}$

\vdots

$M = \operatorname{span}\{x_n\}, \exists x_n, \|x_n\| = 1$, 但 $\|x_n - x_m\| \geq \frac{1}{2}$

$\Rightarrow \mathcal{O}_n \triangleq \{x \in X : \|x - x_n\| < \frac{1}{4}\}, \{x_n\} \Rightarrow \mathcal{O}_n \subseteq B(0, 2)$, 这句话的意思是说, 找不到一个满足平移不变性的勒贝格测度

\Rightarrow 无穷维 B^* 空间中存在无穷多个两两不交且有相同半径的球

\Rightarrow 无穷维空间中不存在像“体积”一样具有平移不变性的测度.

设 M 为无穷维 B^* 空间的紧子集, 则最佳逼近元一定存在

$d = \inf_{y \in M} \|x - y\|$, 对 $\epsilon = \frac{1}{n}, \exists y_n \in M, s.t. d \leq \|x - y_n\| \leq d + \frac{1}{n}, y_{n_k} \rightarrow y_0 \in M$, 这是由紧性可以推出的 $d \leq \|x - y_0\| \leq d$

Hilbert 空间上的最佳逼近 (即上述结论对闭凸子集也成立, 因为 Hilbert 空间最近接欧氏空间)

定理 4.1: 极小向量定理

设 X 为 Hilbert 空间, M 为其非空闭凸子集, 对 $\forall x \in X, \exists$ 唯一的 $y \in M$ 使得 $\|x - y_0\| = \inf_{y \in M} \|x - y\| = d$

1. $\{y_n\}$ 为 Cauchy 列

$$\begin{aligned} \|y_n - y_m\|^2 &= \|(y_n - x) - (y_m - x)\|^2 \stackrel{v_n = y_n - x}{=} \|v_n - v_m\|^2 \\ &\stackrel{\text{平行四边形法则}}{=} 2(\|v_n\|^2 + \|v_m\|^2) - 4 \left\| \frac{v_n + v_m}{2} \right\|^2 \leq 2\left(d + \frac{1}{n}\right)^2 + 2\left(d + \frac{1}{m}\right)^2 - 4d^2 \rightarrow 0 \end{aligned}$$

2. y_0 存在性: 因 X 完备, 则 $y_n \rightarrow y_0, \stackrel{M \text{ 为闭}}{\Rightarrow} y_0 \in M, d \leq \|x - y_0\| \leq d$

3. 唯一性, 设 y_1 也是最佳逼近元

$$\begin{aligned} \|y_1 - x\| &= d \quad 0 \leq \|y_0 - y_1\|^2 = \|y_0 - X - (y_1 - X)\|^2 \\ &= 2 \left(\|y_0 - x\|^2 + \|y_1 - x\|^2 - 4 \left\| \frac{y_0 - y_1 - 2x}{2} \right\|^2 \right) \\ &\leq 4d^2 - 4d^2 = 0 \end{aligned}$$

注:

1. 设 y_0 为闭凸子集 M 的最佳逼近元 $\Leftrightarrow \operatorname{Re} \langle x - y_0, y_0 - y \rangle \geq 0, \forall y \in M$
对 $\forall y \in M$, 令

$$\begin{aligned} \phi_y(t) &= \|x - ty - (1-t)y_0\|^2 \quad t \in [0, 1] \quad \phi_y(t) \geq \phi_y(0) \\ &= \|(x - y_0) + t(y_0 - y)\|^2 \\ &= \|x - y_0\|^2 + 2t \operatorname{Re} \langle x - y_0, y_0 - y \rangle + t^2 \|y_0 - y\|^2 \end{aligned}$$

2. 设 y_0 为闭子空间 M 的最佳逼近元 $\Leftrightarrow x - y_0 \perp M$

证明: 令 $w = y_0 - y_1$, 则 $\operatorname{Re} \langle x - y_0, w \rangle \geq 0, \operatorname{Re} \langle x - y_0, -w \rangle \geq 0, \forall w \in M$ 可以推出

$$\begin{cases} \operatorname{Re} \langle x - y_0, \omega \rangle = 0 \\ \operatorname{Re} \langle x - y_0, i\omega \rangle = 0 \end{cases}$$

进而推出 $\langle x - y_0, \omega \rangle = 0$

3. $\forall x \in \text{Hilbert 空间}, M$ 为闭子空间, 则 $x = y + z, y \in M, z \in M^\perp$, 且该分解唯一
 $z = x - y \perp M$

$$\begin{cases} x = y_1 + z_1 \\ x = y + z \end{cases}$$

$$0 = y_1 - y \in M = z - z_1 \in M^\perp \in M \cap M^\perp$$