Chapter 13

希尔伯特空间

 $F=\mathbb{C}(\mathbb{R}), V$ 是 F 上的内积向量空间,则可诱导出范数 $\|v\|=\sqrt{\langle v,v\rangle}$,度量 $d(u,v)=\|u-v\|=\sqrt{\langle u-v,u-v\rangle}$,故 (V,d) 为度量空间.

 $v \in V, \, r > 0, \, B(v,r) = \{u \in V \mid d(u,v) < r\} = \{u \in V \mid \sqrt{\langle u - v, u - v \rangle} < r\}.$

收敛: $(v_n) \to v \iff \lim_{n \to \infty} d(v_n, v) = \lim_{n \to \infty} \sqrt{\langle v_n - v, v_n - v \rangle} = 0.$

线性变换 $\tau: V \to W$ 连续 $\iff (\tau(v_n)) \to \tau(v)$.

13.1 希尔伯特空间

定理 13.1 (课本定理13.5): (1) $(x_n) \to x$, $(y_n) \to y \Longrightarrow (\langle x_n, y_n \rangle) \to \langle x, y \rangle$.

- (2) 序列收敛 \Longrightarrow 序列的范数收敛. $(x_n) \to x$, 则 $(||x_n||) \to ||x||$.
- - $(1) |\langle x_n, y_n \rangle \langle x, y \rangle| = |\langle x_n, y_n \rangle \langle x_n, y \rangle + \langle x_n, y \rangle \langle x, y \rangle| \le |\langle x_n, y_n \rangle \langle x_n, y \rangle| + |\langle x_n, y \rangle \langle x, y \rangle| = |\langle x_n, y_n y \rangle| + |\langle x_n, y_n \rangle| \le ||x_n|| ||y_n y|| + ||x_n x|| ||y||.$

$$\therefore (x_n) \to x, \ (y_n) \to y, \ \therefore \|x_n - x\| \to 0, \ \|y_n - y\| \to 0 \Longrightarrow |\langle x_n, y_n \rangle - \langle x, y \rangle| \to 0 \Longrightarrow (\langle x_n, y_n \rangle) \to \langle x, y \rangle.$$

注意 (2) 反之不真, 如 $(x_n = (-1)^n)$ 的范数收敛, 但序列本身不收敛.

上述定理说明内积向量空间上天然 \exists 连续映射 $\|\cdot\|: V \to \mathbb{R}, v \mapsto \|v\|, \langle x, \rangle: V \to F, v \mapsto \langle x, v \rangle.$

定义 13.1 希尔伯特空间: 在内积诱导的度量下完备的度量空间.

定理 13.2 <u>完备化定理(课本定理13.6)</u>: 对内积向量空间 V, \exists 希尔伯特空间 H 及等距映射 $\tau: V \to H$, s.t. $\tau(V)$ 在 H 中稠密.

定理 13.3 (课本定理13.7): V 为内积向量空间, 子空间 $S \subseteq V$, 则

(1) S 完备 \Longrightarrow S 闭.

1 / 8

13. 希尔伯特空间 13.2. 无穷级数

- (2) V 为希尔伯特空间, S 为 V 的子空间, S 闭 $\iff S$ 完备.
- (3) $\dim S < \infty$, 则 S 闭且完备.

证(1)(2) 与定理?? 的证明同.

(3) ∵ dim S = n, ∴ ∃ 正交归一基 $\{b_1, \dots, b_n\}$.

取 S 中序列 $(v_n) \rightarrow v \in V$, 下证 $v \in S$.

假设 $v \notin S$, 则 $\hat{v} \in S$ 且 $v - \hat{v} \perp S$.

 $||v_n - v||^2 = ||v_n - \hat{v} + \hat{v} - v||^2$, $\not\exists \psi \ v_n - \hat{v} \in S, \ \hat{v} - v \in S^{\perp}$

由完备化定理, \exists 希尔伯特空间 H 及等距映射 $\tau: S \to H$, s.t. $\tau(S)$ 在 H 中稠密.

 $:: \tau$ 等距, $:: \tau$ 单射 $\Longrightarrow \tau : S \to \tau(S)$ 等距同构.

 \mathbb{X} :: dim S = n, :: dim $\tau(S) = n \Longrightarrow \tau(S)$ 闭.

又:H 为希尔伯特空间,:S 为希尔伯特空间.

13.2 无穷级数

此前我们已经证明,对给定的向量,由有限维子空间有正交归一基可表示其在有限维子空间中的最佳近似;由于无限维子空间有最大正交归一集,但该最大正交归一集未必为基,故向量在无限维子空间中未必有最佳近似;以开子集为例可说明,向量在子集中未必有最佳近似.

定义 13.2 <u>级数收敛和绝对收敛:</u> 序列 (x_n) 的前 n 项和 $s_n = \sum_{i=1}^n x_i$, 若 (s_n) 在 V 中收敛于 s, 则称级数 $\sum_{i=1}^\infty x_i$ 在 V 中收敛于 s, 记作 $\sum_{i=1}^\infty x_i = s$; 若 $\sum_{i=1}^\infty |x_i|$ 收敛, 则称 $\sum_{i=1}^\infty x_i$ 绝对收敛.

定理 13.4 收敛和绝对收敛的关系(课本定理13.8): 内积向量空间 V 完备 \iff V 上绝对收敛级数收敛.

证: " \Longrightarrow ": 取绝对收敛级数 $\sum_{i=1}^{\infty} x_i$, 则 $\sum_{i=1}^{\infty} |x_i|$ 收敛.

令 $s_n = \sum_{i=1}^n ||x_i||, \ \mathbb{M}(s_n)$ 收敛 $\Longrightarrow (s_n)$ 柯西, 即 $\forall \epsilon > 0, \exists N > 0, \ \exists n, m > N$ 时, $||s_n - s_m|| < \epsilon.$

无妨 n < m, 则 $|s_n - s_m| = |\sum_{i=1}^n ||x_i|| - \sum_{i=1}^m ||x_i||| = |\sum_{i=n+1}^m ||x_i||| < \epsilon$.

令 $a_n = \sum_{i=1}^n x_i$, $||a_n - a_m|| = ||\sum_{i=1}^n x_i - \sum_{i=1}^m x_i|| = ||\sum_{i=n+1}^m x_i|| \le \sum_{i=n+1}^m ||x_i|| < \epsilon \Longrightarrow a_n = \sum_{i=1}^n x_i$ 柯西.

又 : V 完备, $: a_n$ 收敛 $\Longrightarrow \sum_{i=1}^{\infty} x_i$ 在 V 中收敛.

" \leftarrow ": 取 V 中柯西序列 (x_n) , 则 $\forall \epsilon > 0$, $\exists N > 0$, s.t. 当 n > N 时, $||x_n - x_m|| < \epsilon$.

特别地, $\forall \epsilon > 0$, 令 $\epsilon_k = \frac{\epsilon}{2k}$, 其中 $k = 0, 1, \dots, \exists N_k > 0$, s.t. 当 $n, m > N_k$ 时, $||x_n - x_m|| < \epsilon_k = \frac{\epsilon}{2k}$.

选 $N_1 < N_2 < \cdots$,则 $\|x_{N_{k+1}} - x_{N_k}\| < \frac{\epsilon}{2^k} \Longrightarrow \sum_{k=1}^{\infty} \|x_{N_{k+1}} - x_{N_k}\| < \sum_{k=1}^{\infty} \frac{\epsilon}{2^k} = \epsilon \Longrightarrow \sum_{k=1}^{\infty} \|x_{N_{k+1}} - x_{N_k}\|$ 收敛.

又 :: V 上绝对收敛级数收敛, :: $\sum_{k=1}^{\infty} x_{N_{k+1}} - x_{N_k} = \lim_{k \to \infty} x_{N_{k+1}} - x_{N_1}$ 收敛 $\Longrightarrow x_{N_{k+1}}$ 收敛. 由引理 13.1 得 x_n 收敛, 故 V 完备.

13. 希尔伯特空间 13.3. 近似问题

引理 13.1: 柯西序列的子列收敛, 则其必收敛.

证: 设柯西序列 (x_n) 的子列 $(x_{N_k}) \to x$, 即 $\forall \epsilon > 0$, $\exists K > 0$, s.t. 当 k > K 时, $\|x_{N_k} - x\| < \frac{\epsilon}{2}$. $\therefore (x_n)$ 柯西, $\therefore \forall \epsilon > 0$, $\exists N > 0$, s.t. 当 n, m > N 时, $\|x_n - x_m\| < \frac{\epsilon}{2}$. 取 $m = \max\{N+1, N_K+1\}$, $\|x_n - x\| = \|x_n - x_m + x_m - x\| \le \|x_n - x_m\| + \|x_m - x\| < \epsilon \Longrightarrow (x_n) \to x$.

13.3 近似问题

定义 13.3 凸集: 若 $\forall x, y \in C, \forall p \in [0,1], px + (1-p)y \in C, 则称 C 为凸集.$

例 13.1: 三角形、矩形、圆形均为凸集.

三角形中任一点可表为其三个顶点的**凸组合** $(\sum_i p_i x_i, \text{其中 } p_i > 0 \forall i, \sum_i p_i = 1).$

无法写成其他点的凸组合的点称为极点, 如三角形的三个顶点.

过凸集的极限点且将整个空间划分为含有凸集和不含凸集的两部分的超平面称为**面** (face), 如过三角形的一个顶点但未过三角形内部的直线.

过凸集的不止一个极限点的面,称为 facet,如三角形的边所在的直线.

定理 13.5 (课本定理13.9): V 为内积向量空间, S 为 V 的完备的凸闭子集, 则 $\forall x \in V$, $\exists ! \hat{x} \in S$, s.t. $||x - \hat{x}|| = \inf_{y \in S} ||x - y||$, 称 \hat{x} 为 x 在 S 中的最佳近似.

证: \diamondsuit $\delta = \inf_{y \in S} \|x - y\|$, 则 $\forall \epsilon > 0$, $\exists y \in S$, s.t. $\|x - y\| < \delta + \epsilon$.

取 $\epsilon_k = \frac{1}{k}$, 则 $\exists y_1 \in S$, s.t. $||x - y_1|| < \delta + \epsilon_1$,

- \dots , $\exists y_n \in S$, s.t. $||x y_n|| \le \delta + \epsilon_n$,
- \dots , 从而得序列 $(y_n) \in S$.

 $\diamondsuit s_n = x - y_n$, 则 ($||s_n||$) $\to \delta$.

 $\therefore y_i, y_j \in S \perp S \stackrel{\square}{\hookrightarrow}, \therefore \frac{y_i + y_j}{2} \in S \Longrightarrow ||x - \frac{y_i + y_j}{2}||^2 \ge \delta^2$

 $\implies \|s_i - s_j\|^2 \le 2(\|s_i\|^2 + \|s_j\|^2) - 4\delta^2 \to 4\delta^2 - 4\delta^2 = 0 \implies \|s_i - s_j\|^2 = \|x - y_i - x + y_j\|^2 = \|y_i - y_j\|^2 \to 0, \text{ 故}$ (y_n) 为 S 中柯西列.

 $\mathbb{X} : S$ 完备, $\therefore (y_n) \to x \Longrightarrow ||x - \hat{x}|| = \lim_{n \to \infty} ||x - y_n|| = \delta$.

下证 \hat{x} 的唯一性: 设 $w \in S$, s.t. $||x - w|| = \delta$.

 $\|\hat{x} - w\|^2 = \|\hat{x} - x + x - w\|^2 = 2(\|x - \hat{x}\|^2 + \|x - w\|^2) - \|\hat{x} - x - (x - w)\|^2, \, \text{其中 } \|\hat{x} - x - (x - w)\| = 4 \|x - \frac{\hat{x} + w}{2}\|^2.$ ∴ $\hat{x}, w \in S \, \, \text{∃. S } \, \text{ \text{\xi}\text{\ti}\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\x}\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\te}\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\texi}\text{\\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\$

 $\implies \|\hat{x} - w\|^2 \le 2(\|x - \hat{x}\|^2 + \|x - w\|^2) - 4\delta^2 = 4\delta^2 - 4\delta^2 = 0 \implies \|\hat{x} - w\|^2 = 0 \implies w = \hat{x}.$ 综上, 得证.

若 S 非凸, 则 \hat{x} 未必唯一.

由上述定理, 可定义 $\min_{y \in S} \|x - y\| \equiv \inf_{y \in S} \|x - y\|$.

定理 13.6 (课本定理13.10): V 为内积向量空间, S 为 V 的完备子空间, 则 $\forall x \in V$, $\exists x$ 在 S 中的最佳近似 \hat{x} 且 $x - \hat{x} \perp S$.

13. 希尔伯特空间 13.3. 近似问题

证: S 为子空间 \iff S 中线性运算封闭 \implies S 凸, 由定理 13.5 得, $\exists ! x$ 在 S 中的最佳近似 $\hat{x} \in S$, s.t. $||x - \hat{x}|| =$ $\inf_{y \in S} ||x - y||$.

 $\text{ Fix } x - \hat{x} \perp S \text{: } \forall y \in S, \ \forall r \in F, \ \|v - ry\|^2 = \langle v - ry, v - ry \rangle = \langle v, v \rangle + \langle v, -ry \rangle + \langle -ry, v \rangle + \langle -ry, -ry \rangle = \langle v, v \rangle + \langle v, -ry \rangle + \langle -ry, v \rangle + \langle -ry, -ry \rangle = \langle v, v \rangle + \langle v, -ry \rangle + \langle -ry, v \rangle + \langle -ry, -ry \rangle = \langle v, v \rangle + \langle -ry, v \rangle + \langle -ry, -ry \rangle = \langle v, v \rangle + \langle -ry, v \rangle + \langle -ry, -ry \rangle = \langle v, v \rangle + \langle -ry, v \rangle + \langle -ry, -ry \rangle = \langle v, v \rangle + \langle -ry, v \rangle + \langle -ry, -ry \rangle = \langle -ry, -ry \rangle + \langle -ry, -ry \rangle + \langle -ry, -ry \rangle + \langle -ry, -ry \rangle = \langle -ry, -ry \rangle + \langle -ry, -ry \rangle + \langle -ry, -ry \rangle + \langle -ry, -ry \rangle = \langle -ry, -ry \rangle + \langle -ry, -ry \rangle$ $\|v\|^2 - \bar{r}\langle v, y \rangle - r\langle y, v \rangle + |r|^2 \|y\|^2 \ = \ \|v\|^2 + \|y\|^2 \left(r\bar{r} - \bar{r}\frac{\langle v, y \rangle}{\|y\|^2} - r\frac{\langle y, v \rangle}{\|y\|^2}\right) \ = \ \|v\|^2 + \|y\|^2 \left(r - \frac{\langle v, y \rangle}{\|y\|^2}\right) \left(\bar{r} - \frac{\langle y, v \rangle}{\|y\|^2}\right) - r\frac{\langle v, y \rangle}{\|y\|^2} \left(r - \frac{\langle v, y \rangle}{\|y\|^2}\right) \left(\bar{r} - \frac{\langle y, v \rangle}{\|y\|^2}\right) - r\frac{\langle v, y \rangle}{\|y\|^2} \left(r - \frac{\langle v, y \rangle}{\|y\|^2}\right) \left(\bar{r} - \frac{\langle y, v \rangle}{\|y\|^2}\right) - r\frac{\langle v, y \rangle}{\|y\|^2} \left(r - \frac{\langle v, y \rangle}{\|y\|^2}\right) \left(\bar{r} - \frac{\langle y, v \rangle}{\|y\|^2}\right) - r\frac{\langle v, y \rangle}{\|y\|^2} \left(r - \frac{\langle v, y \rangle}{\|y\|^2}\right) \left(\bar{r} - \frac{\langle y, v \rangle}{\|y\|^2}\right) - r\frac{\langle v, y \rangle}{\|y\|^2} \left(r - \frac{\langle v, y \rangle}{\|y\|^2}\right) - r\frac{\langle v, y \rangle}{\|y\|^2} \left(r - \frac{\langle v, y \rangle}{\|y\|^2}\right) - r\frac{\langle v, y \rangle}{\|y\|^2} \left(r - \frac{\langle v, y \rangle}{\|y\|^2}\right) - r\frac{\langle v, y \rangle}{\|y\|^2} \left(r - \frac{\langle v, y \rangle}{\|y\|^2}\right) - r\frac{\langle v, y \rangle}{\|y\|^2} \left(r - \frac{\langle v, y \rangle}{\|y\|^2}\right) - r\frac{\langle v, y \rangle}{\|y\|^2} \left(r - \frac{\langle v, y \rangle}{\|y\|^2}\right) - r\frac{\langle v, y \rangle}{\|y\|^2} \left(r - \frac{\langle v, y \rangle}{\|y\|^2}\right) - r\frac{\langle v, y \rangle}{\|y\|^2} \left(r - \frac{\langle v, y \rangle}{\|y\|^2}\right) - r\frac{\langle v, y \rangle}{\|y\|^2} \left(r - \frac{\langle v, y \rangle}{\|y\|^2}\right) - r\frac{\langle v, y \rangle}{\|y\|^2} \left(r - \frac{\langle v, y \rangle}{\|y\|^2}\right) - r\frac{\langle v, y \rangle}{\|y\|^2} \left(r - \frac{\langle v, y \rangle}{\|y\|^2}\right) - r\frac{\langle v, y \rangle}{\|y\|^2} \left(r - \frac{\langle v, y \rangle}{\|y\|^2}\right) - r\frac{\langle v, y \rangle}{\|y\|^2} \left(r - \frac{\langle v, y \rangle}{\|y\|^2}\right) - r\frac{\langle v, y \rangle}{\|y\|^2} \left(r - \frac{\langle v, y \rangle}{\|y\|^2}\right) - r\frac{\langle v, y \rangle}{\|y\|^2} \left(r - \frac{\langle v, y \rangle}{\|y\|^2}\right) - r\frac{\langle v, y \rangle}{\|y\|^2} \left(r - \frac{\langle v, y \rangle}{\|y\|^2}\right) - r\frac{\langle v, y \rangle}{\|y\|^2} \left(r - \frac{\langle v, y \rangle}{\|y\|^2}\right) - r\frac{\langle v, y \rangle}{\|y\|^2} \left(r - \frac{\langle v, y \rangle}{\|y\|^2}\right) - r\frac{\langle v, y \rangle}{\|y\|^2} \left(r - \frac{\langle v, y \rangle}{\|y\|^2}\right) - r\frac{\langle v, y \rangle}{\|y\|^2} \left(r - \frac{\langle v, y \rangle}{\|y\|^2}\right) - r\frac{\langle v, y \rangle}{\|y\|^2} \left(r - \frac{\langle v, y \rangle}{\|y\|^2}\right) - r\frac{\langle v, y \rangle}{\|y\|^2} \left(r - \frac{\langle v, y \rangle}{\|y\|^2}\right) - r\frac{\langle v, y \rangle}{\|y\|^2} \left(r - \frac{\langle v, y \rangle}{\|y\|^2}\right) - r\frac{\langle v, y \rangle}{\|y\|^2} \left(r - \frac{\langle v, y \rangle}{\|y\|^2}\right) - r\frac{\langle v, y \rangle}{\|y\|^2} \left(r - \frac{\langle v, y \rangle}{\|y\|^2}\right) - r\frac{\langle v, y \rangle}{\|y\|^2} \left(r - \frac{\langle v, y \rangle}{\|y\|^2}\right) - r\frac{\langle v, y \rangle}{\|y\|^2} \left(r - \frac{\langle v, y \rangle}{\|y\|^2}\right) - r\frac{\langle v, y \rangle}{\|y\|^2} \left(r - \frac{\langle v, y \rangle}{\|y\|^2}\right) - r\frac{\langle v, y \rangle}{\|y\|^2} \left(r - \frac{\langle v, y \rangle}{\|y\|^2}\right) - r\frac{\langle v, y \rangle}{\|y\|^2} \left(r - \frac{\langle v, y \rangle}{\|y\|^2}\right) - r\frac{\langle v, y \rangle}{\|y\|^2} \left(r - \frac{\langle v, y \rangle}{\|y\|^2}\right) - r\frac{\langle v$ $||y||^2 \frac{\langle v, y \rangle \langle y, v \rangle}{||y||^4} = ||v||^2 + ||y||^2 \left| r - \frac{\langle v, y \rangle}{||y||^2} \right|^2 - \frac{|\langle v, y \rangle|}{||y||^2}.$

当 $r = \frac{\langle v, y \rangle}{\|y\|^2}$ 时, $\|v - ry\|^2$ 取最小值,此时 $\|v - ry\|^2 = \|v\|^2 - \frac{|\langle v, y \rangle|^2}{\|y\|^2}$.

特别地, 令 $v = x - \hat{x}$, 则 $\|x - \hat{x} - ry\|^2 \ge \|x - \hat{x}\|^2 - \frac{|\langle x - \hat{x}, y \rangle|^2}{\|y\|^2}$. 又 $\therefore \|x - \hat{x}\| = \inf_{y \in S} \|x - y\|^2 \le \|x - (\hat{x} + ry)\|^2$, $\therefore \frac{|\langle x - \hat{x}, y \rangle|^2}{\|y\|^2} = 0 \Longrightarrow x - \hat{x} \perp y \Longrightarrow x - \hat{x} \perp S$. 综上, 得证.

定理 13.7 投影定理(课本定理13.11): V 为内积向量空间, S 为 V 的完备子空间, 则 $V = S \odot S^{\perp}$. 特别地, 若 H 为希尔伯特空间, S 为 H 的闭子空间, 则 $H = S \odot S^{\perp}$.

定理 13.8 (课本定理13.12): S,T 为 V 的子空间,则

- (1) 若 $V = S \odot T$, 则 $T = S^{\perp}$.
- (2) 若正交补 \exists , 则唯一. 若 $S \odot T = S \odot T'$, 则 T = T'.

 $\forall w \in S^{\perp} \subseteq V = S \odot T, \ w = w_S + w_T, \ \mbox{\sharp $\stackrel{}{\to}$ $} w_S \in S, \ w_T \in T.$

 $\because w \in S^{\perp}, \, w_S \in S, \, \therefore \, 0 = \langle w_S, w \rangle = \langle w_S, w_S + w_T \rangle = \langle w_S, w_S \rangle + \langle w_S, w_T \rangle 0 \Longrightarrow w_S = 0 \Longrightarrow w = w_T \in T \Longrightarrow w_S = 0 \Longrightarrow$ $S^{\perp} \subseteq T$.

综上, 得证.

 $(2) :: V' \equiv S \odot T = S \odot T', \text{ } M \text{ } T = T' = S^{\perp}.$

补空间不唯一, 但补空间之间互相同构.

定理 13.9 (课本定理13.13): *H* 为希尔伯特空间,则

- (1) 若 $A \subseteq H$, 则 $\operatorname{cspan}(A) = A^{\perp \perp a}$.
- (2) 若 S 为 H 的子空间, 则 $\operatorname{cl}(S) = S^{\perp \perp}$.
- (3) 若 K 为 H 的完备子空间,则 $K = K^{\perp \perp}$.

 a cspan(A) = cl(span A) 为 A 中向量所张成的空间的闭包.

证: (1) 即证 $\operatorname{cspan}(A)^{\perp} = A^{\perp}$: $A \subseteq \operatorname{cspan}(A)$, $\operatorname{cspan}(A)^{\perp} \subseteq A^{\perp}$.

 $\operatorname{cspan}(A) = \operatorname{span}(A) \cup \operatorname{l}(\operatorname{span}(A)).$

 $\forall x \in A^{\perp}, x \perp A.$

 $\forall y \in \text{span}(A), y = \sum_i r_i x_i, \not\exists r_i \in F, x_i \in A.$

 $\therefore x \perp A, \ \therefore \langle x, x_i \rangle = 0 \ \forall i \Longrightarrow \langle x, y \rangle = \langle x, \sum_i r_i x_i \rangle = \sum_i \overline{r_i} \langle x, x_i \rangle = 0 \Longrightarrow x \perp \operatorname{span}(A).$

 $\forall z \in l(\text{span}(A)), \forall r, B(z,r) \cap \text{span}(A)$ 中包含异于 z 的点.

取 $r_n = \frac{1}{n}$, 则可得序列 $(z_n) \in \text{span}(A)$. s.t. $z_n \neq z \forall n \perp B(z_n, z) < r_n$ 即 $(z_n) \rightarrow z$.

 $\therefore x \in A^{\perp}, \therefore x \perp \operatorname{span}(A).$

 $X : (z_n) \in \operatorname{span}(A), : x \perp z_n \ \mathbb{I} \ \langle x, z_n \rangle = 0 \forall n.$

又 $: \langle x, \rangle : V \to \mathbb{R}, v \mapsto \langle x, v \rangle$ 连续, $(z_n) \to z, : \langle x, z_n \rangle \to \langle x, z \rangle$.

又 :: $\langle x, z_n \rangle = 0$ 为常序列, :: $\langle x, z \rangle = 0 \Longrightarrow x \perp l(\operatorname{span}(A))$.

 $\therefore x \perp \operatorname{span}(A), x \perp \operatorname{l}(\operatorname{span}(A)), \therefore x \perp \operatorname{span}(A) \cup \operatorname{l}(\operatorname{span}(A)) = \operatorname{cspan}(A) \Longrightarrow A^{\perp} \subseteq \operatorname{cspan}(A).$

综上, $\operatorname{cspan}(A) = A^{\perp \perp} \Longrightarrow H = \operatorname{cspan}(A) \odot \operatorname{cspan}(A)^{\perp} = \operatorname{cspan}(A) \odot A^{\perp} \Longrightarrow \operatorname{cspan}(A) = A^{\perp \perp}$.

- (2) 将 (1) 中的 span(A) 换成 S 即得证.
- (3) : K 为 H 的完备子空间, : K 闭 $\Longrightarrow K = \operatorname{cl}(K)$, 利用 (2) 即得证.

利用上述定理可得如下推论:

定理 13.10 (课本定理13.14): H 为希尔伯特空间, $A \subseteq H$, 若 span(A) 在 H 中稠密, 则 $A^{\perp} = \{0\}$.

证: $:: \operatorname{span}(A)$ 在 H 中稠密, $:: \operatorname{cspan}(A) = \operatorname{cl}(\operatorname{span}(A)) = H$.

 $\therefore H$ 为希尔伯特空间, $A \subseteq H$, $\therefore \operatorname{cspan}(A) = A^{\perp \perp} \Longrightarrow H = A^{\perp \perp} \Longrightarrow A^{\perp} = H^{\perp} = \{0\}.$

定理 13.11 (课本定理13.15): \mathcal{O} 为 Hilbert 基, 则 $\mathcal{O}^{\perp} = \{0\}$.

证: $:: \mathcal{O}$ 为 Hilbert 基, $:: \mathcal{O}$ 为极大的正交集, 即得证.

定理 13.12 (课本定理13.25): H 为 Hilbert 空间, $\mathcal{O} = \{o_k \mid k \in K\}$ 为 H 中的正交归一簇, 则 $\forall x \in H$, $\hat{x} = \sum_{k \in K} \langle x, o_k \rangle$ 在 H 中收敛, 为 x 在 $\mathrm{span}(\mathcal{O})$ 中的最佳近似, $\sum_{k \in K} |\langle x, o_k \rangle|^2 \leq ||x||^2$.

定理 13.13 (课本定理13.26): H 为 Hilbert 空间, $\mathcal{O} = \{u_k \mid k \in K\}$ 为 H 中的正交归一簇, 则下列叙述等价:

- (1) O为 Hilbert 基.
- (2) $\mathcal{O}^{\perp} = \{0\}.$
- (3) $x = \hat{x}$.
- $(4) ||x|| = ||\hat{x}||.$

13.4 有界线性变换的 Riesz 表示定理

定义 13.4 <u>有界线性变换</u>: H_1, H_2 为希尔伯特空间, $\tau \in \mathcal{L}(H_1, H_2)$, 若 $\sup_{0 \neq x \in H_1} \frac{\|\tau(x)\|}{\|x\|} < \infty$, 则称 τ **有界**, 记 $\|\tau\| \equiv \sup_{0 \neq x \in H_1} \frac{\|\tau(x)\|}{\|x\|}$, 称为 τ 的范数.

5 / 8

记 $\mathcal{B}(H_1, H_2) = \{H_1 \ \text{到} \ H_2 \ \text{的有界线性变换}\}, \ \mathcal{B}(H_1) \equiv \{H_1 \ \text{的有界线性算子}\}.$

例 13.2: (1) 零变换有界, ||0|| = 0.

- (2) 恒等变换有界, ||1|| = 1.
- (3) 若 dim $H_1 < \infty$, dim $H_2 < \infty$, 则 $\forall \tau \in \mathcal{L}(H_1, H_2)$ 有界.

定理 13.14: 若 τ 有界, 则 $\|\tau(y)\| \leq \|\tau\| \|y\|$.

证: 若 y = 0, 则显然.

$$\forall 0 \neq y, \ \frac{\|\tau(y)\|}{\|y\|} \leq \sup_{x \neq 0} \frac{\|\tau(x)\|}{\|x\|} = \|\tau\| \Longrightarrow \|\tau(y)\| \leq \|\tau\| \, \|y\|.$$
 综上,得证.

定理 13.15 (课本定理13.30): τ 有界, 则

- (1) $\|\tau\| = \sup_{\|x\|=1} \|\tau(x)\|.$
- (2) $\|\tau\| = \sup_{\|x\| < 1} \|\tau(x)\|.$
- (3) $\|\tau\| = \inf\{c \mid \|\tau(x)\| \le c \cdot \|x\|\}.$

$$\begin{split} \mathbf{\tilde{u}} \mathbf{\tilde{E}} \colon & (1) \ \ \frac{\|\tau(x)\|}{\|x\|} = \sqrt{\frac{\langle \tau(x), \tau(x) \rangle}{\|x\|^2}} = \sqrt{\langle \frac{\tau(x)}{\|x\|}, \frac{\tau(x)}{\|x\|} \rangle} = \sqrt{\langle \tau\left(\frac{x}{\|x\|}\right), \tau\left(\frac{x}{\|x\|}\right) \rangle} = \left\|\tau\left(\frac{x}{\|x\|}\right)\right\|. \\ & \Leftrightarrow y = \frac{x}{\|x\|}, \ \mathbb{M} \ \|y\| = 1, \ \|\tau\| = \sup_{x \neq 0} \frac{\|\tau(x)\|}{\|x\|} = \sup_{\|y\| = 1} \|\tau(y)\|. \end{split}$$

- (2) 一方面, $\sup_{\|x\| \le 1} \|\tau(x)\| \ge \sup_{\|x\| = 1} \|\tau(x)\| = \|\tau\|$; 另一方面, $\sup_{\|x\| \le 1} \|\tau(x)\| \le \sup_{\|x\| \le 1} \frac{\|\tau(x)\|}{\|x\|} \le \sup_{x \ne 0} \frac{\|\tau(x)\|}{\|x\|} = \|\tau\|$, 故 $\|\tau\| = \sup_{\|x\| \le 1} \|\tau(x)\|$.
- (3) 由定理 13.14 即得证.

定理 13.16 (课本定理13.31): τ 有界 $\iff \tau$ 连续.

证: "⇒": 取 H_1 中收敛序列 $(x_n) \to x$, 则 $\forall \epsilon > 0$, $\exists N > 0$, s.t. 当 n > N 时, $\|x_n - x\| < \frac{\epsilon}{\|\tau\|}$ ⇒ $\|\tau(x_n) - \tau(x)\| = \|\tau(x_n - x)\| \le \|\tau\| \|x_n - x\| < \epsilon \Longrightarrow (\tau(x_n)) \to \tau(x)$, 故 τ 连续.

"←": 以 0 为例, 其余点同理可证.

 $\therefore \tau$ 连续, $\therefore \forall \epsilon > 0$, $\exists \delta > 0$, s.t. $\tau(B(0, \delta)) \subseteq B(\tau(0), \epsilon) = B(0, \epsilon)$.

特别地, 令 $\epsilon = 1$, 则 $\exists \delta_1 > 0$, s.t. $\tau(B(0, \delta_1)) \subseteq B(0, 1)$.

若 $||x|| \le \delta_1$, 则 $||\tau(x)|| \le 1 \Longrightarrow$ 若 $||x|| = \delta_1$, 则 $||\tau(x)|| \le 1$, $\frac{||\tau(x)||}{||x||} \le \frac{1}{\delta_1}$

有界线性变换/算子的性质: $\tau, \sigma \in B(H_1, H_2)$, 则

(1) $\tau + \sigma \in \mathcal{B}(H_1, H_2) \perp ||\tau + \sigma|| \le ||\tau|| + ||\sigma||.$

$$\label{eq:linear_equation} \begin{split} \mathbf{\widecheck{u}} \mathbf{\overleftarrow{L}} \colon \| \tau + \sigma \| &= \sup_{x \neq 0} \frac{\| (\tau + \sigma)(x) \|}{\|x\|} = \sup_{x \neq 0} \frac{\| \tau(x) + \sigma(x) \|}{\|x\|} \leq \sup_{x \neq 0} \frac{\| \tau(x) \| + \| \sigma(x) \|}{\|x\|} \leq \sup_{x \neq 0} \frac{\| \tau(x) \|}{\|x\|} + \sup_{x \neq 0} \frac{\| \sigma(x) \|}{\|x\|} = \| \tau \| + \| \sigma \| \Longrightarrow \tau + \sigma \in \mathcal{B}(H_1, H_2). \end{split}$$

(2) $\forall r \in F, r\tau \in \mathcal{B}(H_1, H_2) \perp ||r\tau|| = |r| ||\tau||.$

$$\mathbf{\ddot{u}}\text{: } \|r\tau\| = \sup_{x \neq 0} \tfrac{\|r\tau(x)\|}{\|x\|} = \sup_{x \neq 0} \tfrac{|r|\|\tau(x)\|}{\|x\|} = |r| \, \|\tau\| \Longrightarrow r\tau \in \mathcal{B}(H_1, H_2). \quad \Box$$

 $\tau, \sigma \in \mathcal{B}(H_1), \ \mathbb{M}$

(3) $\sigma \circ \tau \in \mathcal{B}(H_1) \perp \| \sigma \circ \tau \| \leq \| \sigma \| \| \tau \|.$

 $(\mathcal{B}(H_1, H_2), +)$ 为交换群.

证: (B(H₁, H₂), +) 满足

- (1) 结合律: 由线性变换加法的结合律即得,
- (2) 有单位元: 零映射 $0 \in \mathcal{B}(H_1, H_2), \forall \tau \in \mathcal{B}(H_1, H_2), \|0 + \tau\| = \sup_{0 \neq x \in H_1} \frac{\|(0 + \tau)(x)\|}{\|x\|} = \sup_{0 \neq x \in H_1} \frac{\|\tau(x)\|}{\|x\|} = \|\tau\|,$ 同理 $\|\tau + 0\| = \|\tau\|,$
- (3) 有逆元: $\forall \tau \in \mathcal{B}(H_1, H_2), \exists -\tau \in \mathcal{B}(H_1, H_2), \text{ s.t. } \tau + (-\tau) = (-\tau) + \tau = 0,$

 $\mathcal{B}(H_1,H_2)$ 为向量空间.

证: 前面已定义了有界线性变换的数乘及 $(\mathcal{B}(H_1, H_2), +)$ 为交换群, 由于其满足

- (1) $r(\tau + \sigma) = r\tau + r\sigma$,
- $(2) (r+t)\tau = r\tau + t\tau,$
- (3) $(rt)\tau = r(t\tau)$,
- (4) 有单位元: $\exists 1 \in F$, s.t. $1\tau = \tau$,

故得证. □

 $(\mathcal{B}(H),+,\circ)$ 为环.

证: (*B*(*H*), +, ∘) 满足

- (1) ($\mathcal{B}(H_1)$, +) 为交换群,
- (2) 结合律: 由线性变换的复合即得,
- (3) 左分配律: $\tau \circ (\sigma + \pi) = \tau \circ \sigma + \tau \circ \pi$, 右分配律: $(\tau + \sigma) \circ \pi = \tau \circ \pi + \sigma \circ \pi$,

故得证.

定理 13.17 <u>Riesz 表示定理(课本定理13.32)</u>: H 为希尔伯特空间, $\forall f \in H^* \equiv \{H \text{ 到 } F \text{ 上的有界线性变换}\} = \mathcal{B}(H,F), \exists !z \in H, \text{ s.t. } \forall x \in H, f(x) = \langle x,z \rangle \ \text{且 } \|z\| = \|f\|.$

证: 若 f = 0, 则取 z = 0 即得证, 下证 $f \neq 0$ 的情况:

由引理 13.2 得, $\ker f$ 为闭子空间, $\mathcal{X} : H$ 为希尔伯特空间, $\therefore \ker f$ 完备子空间 $\Longrightarrow H = \ker f \odot \ker f^{\perp}$.

由同构第一基本定理得 $\frac{H}{\ker f} \approx F \approx \ker f^{\perp} \Longrightarrow \dim \ker f^{\perp} = 1 \Longrightarrow \exists x \in H, \text{ s.t. } \ker f^{\perp} = \langle x \rangle.$

 $\forall y \in H, \ y = rx + w, \ \not \exists \ \stackrel{\cdot}{=} \ w \in \langle x \rangle^{\perp} = \ker f \Longrightarrow f(y) = f(rx + w) = rf(x) + f(w) = rf(x).$

$$\mathbb{R} \ z = \frac{\overline{f(x)}}{\langle x, x \rangle} x, \ \mathbb{M} \ \langle y, \frac{\overline{f(x)}}{\langle x, x \rangle} x \rangle = \frac{f(x)}{\langle x, x \rangle} \langle rx + w, x \rangle = \frac{rf(x)}{\langle x, x \rangle} \langle x, x \rangle = rf(x) = f(y).$$

引理 13.2: $\tau \in \mathcal{B}(H,F)$, 则 $\ker \tau$ 为闭子空间.

证: $\ker f = \{v \in H \mid f(v) = \langle v, z_0 \rangle = 0\}$, 其中 z_0 为 f 的 Riesz 向量.

 $\forall \ker f \text{ 中序列 } (x_n) \to x_0, :: \langle, z_0 \rangle$ 连续, $:: 0 = \langle x_n, z_0 \rangle \to \langle x_0, z_0 \rangle = 0 \Longrightarrow x_0 \in \ker f$, 故 $\ker f$ 收敛封闭 $\Longrightarrow f$ 闭.

 $\tau^* \in \mathcal{B}(H_2, H_1)$ 且 $\|\tau^*\| \le \|\tau\|$, 即 $\mathcal{B}(H_1, H_2)$ 是伴随封闭的 (证略).

 $\mathcal{B}(H)$ 是伴随封闭的, $\mathcal{B}(H)$ 关于线性算子的加法和复合成环, 关于线性算子的加法和点乘成向量空间, $\mathcal{B}(H)$ 为辛代数.