

# 内积空间

## 定义

**定义：内积空间**

设  $X$  为线性空间，定义二元函数  $\langle \cdot, \cdot \rangle : X^2 \rightarrow \mathbb{R}$ ，如果它对于任意的  $x, y, z \in X, \alpha \in \mathbb{R}$  满足以下性质，则称该函数为内积，称  $(X, \langle \cdot, \cdot \rangle)$  为内积空间。

- 关于第一个变量线性： $\langle \alpha x + \beta y, z \rangle = \alpha \langle x, z \rangle + \beta \langle y, z \rangle$
- 关于第二个变量共轭线性： $\langle z, \alpha x + \beta y \rangle = \bar{\alpha} \langle z, x \rangle + \bar{\beta} \langle z, y \rangle$
- 共轭对称： $\langle x, y \rangle = \overline{\langle y, x \rangle}$
- 非负性： $\langle x, x \rangle \geq 0$
- 非退化性： $\langle x, x \rangle \geq 0 \Leftrightarrow x = 0$

## 内积诱导的范数

**性质：内积诱导出的范数**

设  $(X, \langle \cdot, \cdot \rangle)$  为内积空间，定义  $\|x\| = \sqrt{\langle x, x \rangle}$ ，则它是一个合法的范数。（之后默认内积空间的范数就为它）

- **证明** 非负性、非退化性、齐次性都比较容易证明，三角不等式证明见下表的两性质。

**性质：Schwarz 不等式** 设  $(X, \langle \cdot, \cdot \rangle)$  为内积空间，则  $|\langle x, y \rangle| \leq \|x\| \|y\|$ ，其中等号成立当且仅当  $x, y$  线性相关。

- **证明** 观察到  $\langle x - ay, x - ay \rangle = \|x\|^2 - \bar{a} \langle x, y \rangle - a \langle y, x \rangle + |a|^2 \|y\|^2 \geq 0$ ，取  $a = \frac{\langle y, x \rangle}{\|y\|^2}$ ，可以直接得到结论。同理，等号成立时还可以利用非退化性得到  $x - ay = 0$ 。

**性质：三角不等式** 设  $(X, \langle \cdot, \cdot \rangle)$  为内积空间，则  $\|x + y\| \leq \|x\| + \|y\|$ ，其中等号成立当且仅当存在实数  $c \geq 0$  使得  $x = cy$  或者  $y = 0$ 。

- **证明**

$$\|x + y\|^2 = \|x\|^2 + \|y\|^2 + 2\operatorname{Re}\langle x, y \rangle \leq \|x\|^2 + \|y\|^2 + 2|\langle x, y \rangle| \leq \|x\|^2 + \|y\|^2 + 2\|x\|\|y\| = (\|x\| + \|y\|)^2$$

对等号进行进一步分析容易得到上述结论。

**性质：平行四边形等式** 设  $(X, \langle \cdot, \cdot \rangle)$  为内积空间，则范数  $\|\cdot\|$  是由某个内积诱导出来的当且仅当对平行四边形成立等式：

$$\|x + y\|^2 + \|x - y\|^2 = 2(\|x\|^2 + \|y\|^2)$$

**[注]** 已知范数之后，可以反过来定义合法的内积。对于实内积，可以定义为

$$\langle x, y \rangle = \frac{1}{4}(\|x + y\|^2 - \|x - y\|^2)$$

对于复内积，可以定义为

$$\langle x, y \rangle = \frac{1}{4}(\|x + y\|^2 - \|x - y\|^2 + i\|x + iy\|^2 - i\|x - iy\|^2)$$

称它为极化恒等式。

## 内积的连续性,完备化

性质: 连续性

设  $(X, \langle \cdot, \cdot \rangle)$  为内积空间,  $x_n, x, y_n, y \in X$ , 若  $x_n \rightarrow x, y_n \rightarrow y$ , 则  $\langle x_n, y_n \rangle \rightarrow \langle x, y \rangle$ 。

- 证明  $|\langle x_n, y_n \rangle - \langle x, y \rangle| \leq \|x_n\| \|y_n - y\| + \|x_n - x\| \|y\| \rightarrow 0$ , 其中用到了 Schwarz 不等式。

定义: Hilbert 空间 = 内积空间 + 完备

设  $(X, \|\cdot\|)$  为内积空间同时也是赋范空间, 其范数为从内积诱导出来的, 如果它还是 Banach 空间, 则称它为 Hilbert 空间。

定义: 内积空间下等距同构

设  $(X, \langle \cdot, \cdot \rangle_X), (Y, \langle \cdot, \cdot \rangle_Y)$  为内积空间, 映射  $T: X \rightarrow Y$  为线性算子, 且为一一映射, 对于由内积诱导出来的范数, 满足  $\langle Tx_1, Tx_2 \rangle_Y = \langle x_1, x_2 \rangle_X, \forall x_1, x_2 \in X$ , 则称  $T$  为从  $X$  到  $Y$  的 (内积空间意义下的) 等距同构, 称  $X$  和  $Y$  (在内积空间意义下) 等距同构。

- $\langle Tx_1, Tx_2 \rangle_Y = \langle x_1, x_2 \rangle_X, \forall x_1, x_2 \in X$  和  $\|Tx\|_Y = \|x\|_X, \forall x \in X$  等价。

性质: 内积空间存在唯一完备化

设  $X$  为内积空间, 则存在对应的 Hilbert 空间  $\hat{X}$ , 使得  $X$  与其在  $\hat{X}$  的子空间  $Y$  等距同构, 并且  $Y$  在  $\hat{X}$  中稠密。这样的 Hilbert 空间是唯一的, 即如果存在另外一个这样的 Hilbert 空间  $\hat{X}'$ , 则  $\hat{X}$  和  $\hat{X}'$  等距同构。

**[例]** 考虑函数空间  $C[0, 1]$  和上面的范数  $\|\cdot\|_\infty$ , 可以取  $x(t) = 1 + t, y(t) = 1 - t$ , 可以验证它不满足平行四边形等式, 因此, 该范数不是由某个内积诱导出来的。

**[例]** 考虑数列空间  $l^p$  和上面的范数  $\|\cdot\|_p$ , 取  $x = (1, 1, 0, 0, \dots), y = (1, -1, 0, 0, \dots)$ , 可以验证, 当  $p \neq 2$  时不满足平行四边形。

**[例]** 考虑数列空间  $l^2$ , 定义内积为  $\langle \mathbf{x}, \mathbf{y} \rangle = \sum_{i=1}^{\infty} x_i y_i$ , 考虑到  $l^2$  的性质和 Cauchy-Schwarz 不等式, 容易验证它有限并且是合法的内积, 由它诱导出来的范数为  $\|\cdot\|_2$ 。由于空间  $l^2$  完备, 因此它是 Hilbert 空间。

**[例]** 考虑空间  $\mathbb{K}^n$ , 定义内积为  $\langle \mathbf{x}, \mathbf{y} \rangle = \sum_{i=1}^n x_i y_i$ , 容易验证它是合法的内积, 并且它诱导出来的范数就是  $\|\cdot\|_2$ 。由于空间  $\mathbb{K}^n$  完备, 因此它也是 Hilbert 空间。

**[例]** 考虑函数空间  $C[a, b]$ , 定义内积为  $\langle x, y \rangle = \int_a^b x(t) \overline{y(t)} dt$ , 利用关于函数的 Cauchy-Schwarz 不等式, 容易验证它是合法内积, 由它诱导出来的范数为  $\|\cdot\|_2$ 。由于  $(C[a, b], \|\cdot\|_2)$  不完备, 因此它不是 Hilbert 空间。

## 正交补及正交投影

### 正交和正交补

**[定义: 元素正交]** 设  $X$  为内积空间, 对于  $x, y \in X$ , 若  $\langle x, y \rangle = 0$ , 则称  $x$  和  $y$  正交, 记做  $x \perp y$ 。

**[定义: 元素和集合正交]** 设  $X$  为内积空间, 对于  $x \in X, M \subset X$ , 若  $\langle x, y \rangle = 0, \forall y \in M$ , 则  $x$  和  $M$  正交, 记做  $x \perp M$ 。

**[定义: 正交补]** 设  $X$  为内积空间, 对于  $M \subset X$ , 称  $M^\perp = \{x \in X : x \perp M\}$  为  $M$  的正交补。

**[定义: 集合正交]** 设  $X$  为内积空间, 对于  $M, N \subset X$ , 若  $\langle x, y \rangle = 0, \forall y \in M, x \in N$ , 则  $M$  和  $N$  正交, 记做  $M \perp N$ 。

**[性质：零元素的正交性]**  $0$  与所有元素都正交； $X^\perp = \{0\}$ 。

**[性质：正交补为闭线性子空间]**  $M^\perp$  总为  $X$  的闭线性子空间。

- **[证明]** 对于  $M^\perp$  中的任意两个元素  $x, y$ ，可以证明它们线性组合也正交于  $M$ ，因此  $M^\perp$  为  $X$  的线性子空间。同时若  $M^\perp$  中有一个收敛序列，利用内积的连续性，可以证明它的极限也正交于  $M$ ，因此  $M^\perp$  为闭子集。

**[定义：凸集]** 设  $X$  为线性空间， $C$  为  $X$  的非空子集，并且对于任意的  $x, y \in C, \lambda \in [0, 1]$ ，有  $\lambda x + (1 - \lambda)y \in C$ ，则称  $C$  为  $X$  的凸子集。

**[性质：最佳逼近元唯一存在（完备非空凸集）]** 设  $X$  为内积空间， $M$  为  $X$  的非空凸集，由内积诱导出的范数使得  $M$  完备，则对于  $X$  中任意一点  $x$  都存在  $M$  中的最佳逼近元。

- **[证明]** 根据元素列和集合距离定义，可以找到  $M$  中的数列  $(y_n)$  使得  $\|x - y_n\| \rightarrow \rho(x, M)$ 。然后利用柯西性【内积诱导出的范数】（平行四边形等式）和【凸集】的性质，证明数列  $(y_n)$  为柯西列（即， $\|y_n - y_m\| \rightarrow 0$ ）。然后利用  $M$  的完备性，说明存在  $M$  中的点  $y$  使得  $\|x - y\| = \rho(x, M)$ 。唯一性：如果存在另一点，则  $\|y - y'\| \rightarrow 0$ 。

**[性质：最佳逼近元唯一存在（闭线性子空间）]** 设  $X$  为 Hilbert 空间， $M$  为  $X$  的闭线性子空间，则对于  $X$  中任意一点  $x$  都存在  $M$  中的最佳逼近元  $y$ ；更进一步，有  $x - y \perp M$ 。

- **[证明]** 由于  $X$  完备， $M$  闭集，因此  $M$  也完备。显然， $M$  也是凸集，因此，直接利用前面的性质可以证得  $M$  中存在最佳逼近元。令  $z = x - y$ ，对于  $M$  中的任意一点  $\gamma$ ，观察到

$$\|z - \lambda\gamma\|^2 = \|x - (y + \lambda\gamma)\|^2 = \|z\|^2 - \frac{|\langle z, \gamma \rangle|^2}{\|\gamma\|^2}, \text{ for some } \lambda$$

注意到由于  $M$  为线性子空间，因此  $y + \lambda\gamma \in M$ ，因此，上式不可能小于  $\|z\|^2$ ，从而说明了  $z$  和  $M$  中任意一点正交  $\langle z, \gamma \rangle = 0$ ，即有  $x - y \perp M$ 。

## 直和和正交分解定理

**[定义：直和]** 设  $X$  为线性空间， $M, N$  为  $X$  的线性子空间，对于  $X$  中的任意元素  $x$ ，都存在唯一的  $y \in M, z \in N$ ，使得  $x = y + z$ ；则称  $X$  为  $M$  和  $N$  的直和，记做  $X = M \oplus N$ 。

- **[等价定义]**  $X = M \oplus N$  当且仅当  $X = \text{span}(M \cup N), M \cap N = \{0\}$ 。
- **[例]** 对于  $X = \mathbb{R}^2$ ，可以令  $M = \mathbb{R} \times \{0\}, N = \{0\} \times \mathbb{R}$ 。

**[性质：正交分解定理]** 设  $H$  为 Hilbert 空间， $M$  为  $H$  的闭子空间，则  $H = M \oplus M^\perp$ 。

- **[证明]** 利用前面的定义，可以看到，对于  $H$  中的任意元素  $x$ ，都在  $M$  中存在唯一最佳逼近元  $y$ ，同时  $z = x - y \perp M$ ，即  $z \in M^\perp$ 。归纳起来就是，对于任意元素  $x$ ，都能找到  $y \in M, z \in M^\perp$ ，使得  $x = y + z$ 。下面证明唯一性，如果存在另外的  $y'$  和  $z'$ ，有  $x = y + z = y' + z' \Rightarrow y - y' = z - z' \in M \cap M^\perp = \{0\}$ 。

## 正交投影和正交投影算子

**[定义：正交投影]** 设  $H$  为 Hilbert 空间， $M$  为  $H$  的闭子空间，已知  $H = M \oplus M^\perp$ ，则对于  $H$  中的任意元素，都能找到  $y \in M, z \in M^\perp$ ，使得  $x = y + z$ 。定义  $P_M : H \rightarrow M, P_M x = y$  为从  $H$  到  $M$  的正交投影。

**[性质]**  $P_M$  为有界线性算子， $\|P_M\| \leq 1$ 。

- **[证明]** 由正交分解定理可以知道, 对于  $H$  中的任意元素  $x$ , 都能找到  $y \in M, z \in M^\perp$ , 使得  $x = y + z$ 。不难看出,  $P_M$  为线性算子, 即说明  $P_M(ax_1 + bx_2) = ay_1 + by_2 = aP_Mx_1 + bP_Mx_2$ 。为了证明有界性, 观察到  $\|x\|^2 = \langle y + z, y + z \rangle = \|y\|^2 + \|z\|^2 \geq \|y\|^2 = \|P_Mx\|^2$  即可。

**[性质]**  $P_M^2 = P_M$ 。

- **[证明]** 观察到对于  $y \in M$ , 可以做正交分解  $y = y + 0$ , 即  $P_M(P_Mx) = P_My = y$ 。

**[性质]** 值域  $R(P_M) = M$ , 零空间  $N(P_M) = M^\perp$ 。

- **[证明]** 由定义可知,  $R(P_M) \subset M$ , 同时对于  $M$  中任意的  $y$ , 都有  $P_My = y$ 。类似地, 对于  $M^\perp$  中任意的  $z$ , 有  $P_Mz = 0$ 。

**[性质]** 设  $H$  为 Hilbert 空间,  $M$  为  $H$  的闭子空间, 则  $(M^\perp)^\perp = M$ 。

- **[证明]** 显然就是在  $M$  中任意取一元素, 证明它垂直于  $M^\perp$  中任意元素 (显然); 以及在  $(M^\perp)^\perp$  中任意取一元素  $x$ , 证明它属于  $M$ 。对于任意的  $x \in (M^\perp)^\perp$ , 可以分解  $x = y + z$ , 其中  $y \in M \subset (M^\perp)^\perp$ , 则  $z = x - y \in (M^\perp)^\perp$  (闭线性子空间)。由于  $z \in (M^\perp)^\perp \cap M^\perp$ , 可知  $z = 0$ 。因此,  $x = y \in M$ 。

**[性质]** 设  $X$  为内积空间,  $M$  为  $X$  的非空子集, 则  $(\text{span}(M))^\perp = M^\perp, (\overline{M})^\perp = M^\perp$ 。

## 引理：内积的连续性

设  $X$  为内积空间, 若  $x_n \rightarrow x, x, x_n, y \in X$ , 则有  $\langle x_n, y \rangle \rightarrow \langle x, y \rangle$ 。

### 证明

利用 Schwarz 不等式:

$$|\langle x_n, y \rangle - \langle x, y \rangle| = |\langle x_n - x, y \rangle| \leq \|x_n - x\| \|y\| \rightarrow 0$$

1.

由于  $M \subset \overline{M}$ , 因此  $(\overline{M})^\perp = \{x \in X : x \perp y, \forall y \in \overline{M}\} \subset \{x \in X : x \perp y, \forall y \in M\} = M^\perp$

对于任意的  $x \in M^\perp$ , 对于任意的  $y \in \overline{M}$ , 都存在数列  $y_n \in M$ , 使得  $y_n \rightarrow y$ 。由内积的连续性有:

$$\langle x, y_n \rangle \rightarrow \langle x, y \rangle = 0$$

因此,  $x \in (\overline{M})^\perp$ , 即  $M^\perp \subset (\overline{M})^\perp$ 。

综上,  $M^\perp = (\overline{M})^\perp$ 。

2.

由于  $M \subset \text{span}(M)$ , 因此

$$(\text{span}(M))^\perp = \{x \in X : x \perp y, \forall y \in \text{span}(M)\} \subset \{x \in X : x \perp y, \forall y \in M\} = M^\perp。$$

对于任意的  $x \in M^\perp$ , 对任意的  $y \in \text{span}(M)$  都可以表示为  $y = \sum_{i=1}^n a_i y_i$ , 其中  $y_i \in M, a_i \in \mathbb{K}$ , 可以看到:

$$\langle x, y \rangle = \sum_{i=1}^n \langle x, a_i y_i \rangle = \sum_{i=1}^n \overline{a_i} \langle x, y_i \rangle = 0$$

即, 有  $x \in (\text{span}(M))^\perp$ , 即  $M^\perp \subset (\text{span}(M))^\perp$ 。

因此,  $M^\perp = (\text{span}(M))^\perp$ 。

## 完全集

**[定义：完全集]** 设  $X$  为赋范空间， $M \subset X$ ，并且  $\text{span}(M)$  在  $X$  中稠密，则称  $M$  为  $X$  的完全集。

**[性质]** 设  $H$  为 Hilbert 空间， $M$  为  $H$  的非空子集，则  $M$  在  $H$  中为完全集当且仅当  $M^\perp = \{0\}$ 。

- **[证明]** 若  $M$  为  $H$  的完全集，则有  $M^\perp = (\text{span}(M))^\perp = (\overline{\text{span}(M)})^\perp$ ，前一个等号用到前述定理，后一个等号为闭包相等。
- **[证明正向]** 当  $\overline{\text{span}(M)} = H$  时， $M^\perp = H^\perp = \{0\}$ 。
- **[证明反向]** 当  $(\text{span}(M))^\perp = \{0\}$  时， $H = \overline{\text{span}(M)} \oplus \overline{\text{span}(M)}^\perp$ ，即  $\text{span}(M) = H$ 。

## 标准正交集和标准正交基

**[定义：正交集、标准正交集、标准正交序列、标准正交组]** 设  $X$  为内积空间， $M$  为  $X$  的非空子集：

- 如果  $M$  中两两元素正交，则称  $M$  为正交集
- 若  $M$  为  $X$  的正交集，且任给  $x \in M$  有  $\|x\| = 1$ ，则称  $M$  为标准正交集
- 若标准正交集  $M$  为可数集，即  $M = \{e_n : n \geq 1\}$ ，则称  $M$  为标准正交序列
- 若标准正交集  $M$  为有限集，即  $M = \{e_1, \dots, e_n\}$  则称  $M$  为标准正交组

## 标准正交集

**[定理：勾股定理]** 设  $X$  为内积空间， $M$  为  $X$  的标准正交集，则对于任意不同的  $e_1, \dots, e_n \in M$ ，存在  $a_1, \dots, a_n \in \mathbb{K}$ ，使得  $\|\sum_{i=1}^n a_i e_i\|^2 = \sum_{i=1}^n |a_i|^2$ 。

- **[证明]** 等号左边写成内积形式，利用【标准】和【正交】性质即可得到。

**[定理：线性无关]** 设  $X$  为内积空间， $M$  为  $X$  的标准正交集，则  $M$  线性无关。

- **[证明]** 如果存在  $a_1, \dots, a_n \in \mathbb{K}$ ，使得  $\sum_{i=1}^n a_i e_i = 0$ ，那么根据上面式子，可以得到所有的系数都为零，即线性无关。

**[例]**  $\mathbb{K}^n$  上的  $\{e_i : i \in [n]\}$ ，它表示只有第  $i$  位为 1，其他都为 0，它是一个标准正交基。

**[例]**  $l^2$  上的  $\{e_i : i \geq 1\}$ ，它表示数列只有第  $i$  位为 1，其他都为 0，它是一个标准正交序列。

**[例]** 在  $C[0, 2\pi]$  上定义内积  $\langle x, y \rangle = \int_0^{2\pi} x(t) \overline{y(t)} dt$ ， $e_n(t) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{int}$ ， $n \geq 0$  构成标准正交序列。

**[例]** 在  $C[0, 2\pi]$ （实函数）上定义内积  $\langle x, y \rangle = \int_0^{2\pi} x(t) y(t) dt$ ， $f_n(t) = \frac{1}{\sqrt{\pi}} \cos(nt)$ ， $n \geq 0$  构成标准正交序列。

**[性质：Bessel 不等式]** 设  $X$  为内积空间， $M = \{e_n : n \geq 1\}$  为标准正交集，对于任意  $x \in X$ ，令  $y = \sum_{i=1}^N \langle x, e_i \rangle e_i$ ， $z = x - y$ ，有  $y \perp z$ ， $\|y\|^2 = \sum_{i=1}^N |\langle x, e_i \rangle|^2 \leq \|x\|^2$ 。

- **[证明]** 利用内积空间性质容易证明。

**[定理：Hilbert 空间中的标准正交序列]** 设  $M = \{e_n : n \geq 1\}$  为 Hilbert 空间  $H$  中的标准正交序列， $a_i \in \mathbb{K}$ ，则：

1. 级数  $S_n = \sum_{i=1}^n a_i e_i$  在  $H$  收敛，当且仅当， $\sum_{i=1}^\infty |a_i|^2 < \infty$ ；
  2. 若该级数在  $H$  中收敛于  $x = \sum_{i=1}^\infty a_i e_i$ ，则  $a_i = \langle x, e_i \rangle$ ；
  3. 任取  $x \in H$ ，级数  $\sum_{i=1}^\infty \langle x, e_i \rangle e_i$  在  $H$  收敛。
- **[证明 1]** 令  $s_n = \sum_{i=1}^n |a_i|^2$ ，观察到  $S_n - S_m = s_n - s_m$ ，因此  $S$  为柯西列当且仅当  $s$  为柯西列。由于完备性， $s$  收敛，则  $s$  为柯西列，则  $S$  为柯西列，则  $S$  收敛。

- [证明 2] 由级数收敛的定义  $S_n \rightarrow x$ , 直接取内积就可以得到。
- [证明 3] 由 Bessel 不等式再加上第一个结论可以证明。

**[性质: 标准正交序列和重排完美性]** 设  $a_i \in \mathbb{K}$  为非零序列, 设  $\tau: \mathbb{N} \rightarrow \mathbb{N}$  为一一映射, 则级数  $S_n = \sum_{i=1}^n a_i e_i$  和级数  $S'_n = \sum_{i=1}^n a_{\tau(i)} e_{\tau(i)}$  的收敛性和收敛的极限一样。

- [证明] 观察到  $\sum_{i=1}^n a_{\tau(i)} = \sum_{i=1}^n a_i$ ,  $\sum_{i=1}^n a_{\tau(i)} e_{\tau(i)} = \sum_{i=1}^n a_i e_i$ 。

**[性质: 每个元素关于标准正交集元素相关]** 设  $M$  为内积空间  $X$  的标准正交集, 对于  $X$  中的任意元素  $x$ ,  $M_x = \{e \in M: \langle x, e \rangle \neq 0\}$  为至多可数集。

- [注]  $X$  中的标准正交集可能为不可数集合, 但是对于任意一个元素来说, 只有至多可数个正交集元素和它相关。
- [证明] 构造  $M_{x,m} = \{e \in M: |\langle x, e \rangle| > \frac{1}{m}\}$ , 有  $|M_{x,m}|/m \leq \sum_{e \in M_{x,m}} |\langle x, e \rangle|^2 \leq \|x\|^2$ , 可以看出  $M_{x,m}$  元素个数有限, 而  $M_x = \bigcup_{m=1}^{\infty} M_{x,m}$ , 因此,  $M_x = \{e \in M: \langle x, e \rangle \neq 0\}$  为至多可数集。

## 标准正交基

**[定义: 标准正交基]** 设  $H$  为内积空间,  $M$  为  $H$  的标准正交集, 并且  $\overline{\text{span}(M)} = H$ , 则称  $M$  为  $H$  的 (完全) 标准正交基。

**[定理]** 以下命题等价:

1.  $M$  为标准正交基;
  2. 任意  $x \in H$  有  $x = \sum_{e \in M} \langle x, e \rangle e$ ;
  3. 对于任意  $x, y \in H$ , 有  $\langle x, y \rangle = \sum_{e \in M} \langle x, e \rangle \langle e, y \rangle$ ;
  4. 任意  $x \in H$ , 有 Parseval 等式  $\|x\|^2 = \sum_{e \in M} |\langle x, e \rangle|^2$ 。
- [证明 1 to 2] 1 中能利用的信息是  $z = x - y = 0 \Leftrightarrow x \in (\overline{\text{span}(M)})^\perp = H^\perp \Leftrightarrow x \in M^\perp \Leftrightarrow z \perp M_x \text{ and } x \perp M/M_x$
  - [证明 2 to 3] 对  $x$  和  $y$  都应用 2 中的结论, 然后自然写出来就能得到 3 中结论。
  - [证明 3 to 4] 只需令  $x = y$  即可。
  - [证明 4 to 1] 对于任意  $x \in (\overline{\text{span}(M)})^\perp \subset H$ , 对其应用 3 中条件, 可以得到  $\|x\|^2 = 0 \Rightarrow x = 0$ , 因此  $(\overline{\text{span}(M)})^\perp = \{0\}$ , 由正交分解定理  $\overline{\text{span}(M)} = H$ 。

**[定理: Gram-Schmidt 标准正交化方法]** 从内积空间  $X$  中一组线性无关的元素  $\{x_i\}$  出发, 每次令  $v_n = x_n - \sum_{i=1}^{n-1} \langle x_n, e_i \rangle e_i$ ,  $e_n = v_n / \|v_n\|$ , 可以得到一组标准正交序列使得  $\text{span}\{e_1, \dots, e_n\} = \text{span}\{x_1, \dots, x_n\}$ 。

- [证明正交] 写出来做内积, 可以发现每一个  $v$  都和之前的  $e$  都正交。
- [证明合理性] 由于  $x$  线性无关, 因此所有的  $v$  都不为零, 因此不会出现被零除。
- [证明 span 相同] 对于任意的  $n$ ,  $n$  之前的  $e$  为  $n$  之前的  $x$  的线性组合, 因此, span 相同。

**[定理]** 设  $H$  为 Hilbert 空间,  $H \neq \{0\}$ ,  $N$  为  $H$  的标准正交集, 则存在  $H$  的标准正交基  $M$ , 使得  $N \subset M$ 。

- [推论] 任意 Hilbert 空间  $H$  必有标准正交基。
- [证明]  $N = \{x\}$ , where  $\|x\| = 1, x \in H$ 。
- [证明] 会用到 Zorn 引理, 设一个  $H$  中包含  $N$  的标准正交集的集合, 证明其极大元和标准正交基的对应关系。

- **[H 可分时证明标准正交基存在性]** 这时有 Hamel 基或者 Schauder 基，再应用 Gram-Schmidt 可以知道肯定存在相应的标准正交基。

**[注：可分 Hilbert 空间只有两类： $\mathbb{K}^n$  和  $l^2$ ]** 若 Hilbert 空间  $H$  为有限维， $H$  和  $\mathbb{K}^n$  在内积空间意义下等距同构；若 Hilbert 空间  $H$  为无限维， $H$  和  $l^2$  在内积空间意义下等距同构。

## Hilbert 空间上有界线性泛函的表示

### 有界线性泛函的表示

**[定义：用内积定义的泛函]** 设  $X$  为内积空间，对于  $y_0 \in X$ ，定义线性泛函  $f \in X^*$ ：

$$f_{y_0}(x) = \langle x, y_0 \rangle, \forall x \in X$$

- **[性质]** 上述泛函  $f \in X'$ ，并且  $\|f\| = \|y_0\|$ 。
- **[证明]**  $|f_{y_0}(x)| \leq \|y_0\| \|x\| \Rightarrow \|f_{y_0}\| \leq \|y_0\|$ ， $f_{y_0}(y_0) = \|y_0\|^2 \Rightarrow \|f_{y_0}\| \geq \|y_0\|$ 。

**[定理：有界线性泛函 Riesz]** 若  $H$  为 Hilbert 空间，则任取  $f \in H'$ ，存在唯一的  $y_0 \in H$ ，使得  $f(x) = f_{y_0}(x)$ 。

- **[证明存在性]** 如果  $f = 0$ ，容易证明。考虑  $f \neq 0$ ，这时  $N(f) \subseteq H$ ，因此有  $N(f)^\perp \neq \{0\}$ 。考虑一个  $z_0 \in N(f)^\perp$ ，有  $v = f(x)z_0 - f(z_0)x, \forall x \Rightarrow f(v) = 0 \Rightarrow \langle v, z_0 \rangle = 0 \Rightarrow f(x) = \langle x, \frac{f(z_0)z_0}{\|z_0\|^2} \rangle$
- **[证明唯一性]**  
 $\langle x, y_1 - y_2 \rangle = 0, \forall x \Rightarrow \|y_1 - y_2\| = 0$  (let  $x = y_1 - y_2$ )  $\Rightarrow y_1 = y_2$
- **[注]** 完备性是必要的，不然不能应用正交分解定理得到  $N(f)^\perp \neq \{0\}$ 。

### 有界共轭双线性泛函

**[定义：共轭双线性泛函]** 设  $X, Y$  为线性空间， $f : X \times Y \rightarrow \mathbb{K}$  为映射，如果满足以下要求，则称  $f$  为共轭双线性泛函。

- $f(x_1 + x_2, y) = f(x_1, y) + f(x_2, y), f(x, y_1 + y_2) = f(x, y_1) + f(x, y_2)$
- $f(\alpha x, \beta y) = \alpha \bar{\beta} f(x, y)$

**[例]** 若  $X = Y$  为内积空间，则  $f(x, y) = \langle x, y \rangle$  为共轭双线性泛函。

**[定义：有界共轭双线性泛函]**  $f : X \times Y \rightarrow \mathbb{K}$  为共轭双线性泛函，且存在常数  $C \geq 0$ ，使得  $|f(x, y)| \leq C \|x\| \|y\|, \forall x \in X, y \in Y$ 。

**[定义：有界共轭双线性泛函的范数]** 定义范数为  $\|f\| = \sup_{x \neq 0, y \neq 0} \frac{|f(x, y)|}{\|x\| \|y\|}$ 。

**[例]** 设  $M, N$  为内积空间，并且  $T \in B(M, N)$ ，令  $f(x, y) = \langle Tx, y \rangle_N$  为有界共轭双线性泛函，并且  $\|f\| = \|T\|$ 。

- **[证明]**  $\|f\| = \|T\| \Rightarrow |h(x, y)| \leq \|Tx\| \|y\| \leq \|T\| \|x\| \|y\|$ 。前一个不等号由 Schwarz 不等式得到，后一个不等式由有界线性算子的定义得到。
- **[证明]**  $\|f\| = \|T\| \Rightarrow \|Tx\| = \sup_y \frac{|f(x, y)|}{\|y\|} \leq \sup_y \|f\| \|x\| = \|f\| \|x\|, \forall x \in X$ 。

**[定理：有界共轭双线性泛函 Riesz]** 设  $M, N$  为 Hilbert 空间， $f : M \times N \rightarrow \mathbb{K}$  为有界共轭双线性泛函，则存在唯一的  $T \in B(M, N)$ ，使得  $f(x, y) = \langle Tx, y \rangle_N$ ，并且  $\|f\| = \|T\|$ 。

- **[证明存在性]** 令  $T : M \rightarrow N$ ，令  $g(y) = f(x, y)$ ，利用前一个 Riesz 可以知道它存在于  $N$ 。 $T$  的线性性由线性性和 Riesz 性质得到；通过  $f$  的有界性证明了  $T$  的有界性。
- **[证明唯一性]** 假设有  $T_1, T_2$ ，都满足  $x \in M, y \in N$  的任意性证明了  $T_1 = T_2$ 。

- [证明]  $\|f\| = \|T\|$  见前面的例子。

## 伴随算子

**[定义: 伴随算子]** 对于  $T \in B(M, N)$  和  $T^* \in B(N, M)$ , 如果  $\langle Tx, y \rangle_N = \langle x, T^*y \rangle_M, \forall x \in M, y \in N$ , 则称  $T^*$  为  $T$  的伴随算子。

**[性质: 伴随算子唯一存在]** 对于任意  $T \in B(M, N)$ , 其伴随算子唯一存在。

- [证明] 可以定义  $f(x, y) = \langle Tx, y \rangle_N$ , 令  $h : N \times M \rightarrow \mathbb{K}, h(y, x) = f(x, y)$ , 应用上述定理, 可以知道, 存在唯一的  $T^* \in B(N, M)$ , 使得  $\langle Tx, y \rangle_N = \langle x, T^*y \rangle_M, \forall x \in M, y \in N$ 。

**[例]** 矩阵  $T \in \mathbb{R}^{m \times n}$  可以看做从  $\mathbb{K}^n$  到  $\mathbb{K}^m$  的有界线性算子, 其伴随算子为其共轭转置矩阵  $T^* = T^\top$ 。

**[例]**  $T_a : l^2 \rightarrow l^2, T_a x = \{a_i x_i\}$ , for some  $a \in l^\infty$  为有界线性算子, 其伴随算子为  $T_a^* = T_a$ 。

**[性质: 伴随算子]** 设  $M, N$  为 Hilbert 空间,  $S, T$  为从  $M$  到  $N$  的有界线性算子, 则:

- $\|T\| = \|T^*\|$
- $(S + T)^* = S^* + T^*$
- $(\alpha T)^* = \bar{\alpha} T^*$
- $(T^*)^* = T$
- $\|T^* T\| = \|T\|^2$
- $T = 0 \Leftrightarrow T^* = 0$
- 若  $L$  也是 Hilbert 空间,  $R$  为从  $N$  到  $L$  的有界线性算子, 则  $(RS)^* = S^* R^*$
- [证明] 1: 根据伴随算子的定义和 Riesz 表示定理的定义, 有  $\|T\| = \|f\| = \|T^*\|$ ; 2-4: 根据定义和线性性; 5:  $\|T^* T\| = \sup_{\|x\|=1} \|T^* T x\| = \sup_{\|x\|=1} |\langle T^* T x, x \rangle| = \sup_{\|x\|=1} |\langle T x, T x \rangle| = \sup_{\|x\|=1} \|T x\|^2 = \|T\|^2$ ; 6: 利用 5 的结论可以直接得到。