# §4 酉空间的分解与投影

#### 程光辉

#### 2020年3月13日

## 1 欧式 (酉) 空间

定义 1 若  $V_n(P)$  上的映射 (x,y):  $V_n(P) \times V_n(P) \to P$  满足:

- (1)  $(x,x) \ge 0$ ; (x,x) = 0 当且仅当 x = 0; (正定性)
- (2)  $(x,y) = \overline{(y,x)}, \forall x,y \in V_n(P); ((共轭) 对称性)$
- (3)  $(x, \lambda y) = \lambda(x, y), \forall \lambda \in P, \forall x, y \in V_n(P); (齐次性)$
- (4)  $(x,y+z) = (x,y) + (x,z), \forall x,y,z \in V_n(P), (可加性)$

则称映射 (x,y) 是  $V_n(\mathbf{P})$  上的内积; 若在 n 维线性空间  $V_n(\mathbf{P})$  中定义了内积, 则称该空间为内积空间.

例 1 (1)  $\mathbb{C}^n$  中的标准内积,  $\forall x, y \in \mathbb{C}^n$  定义  $(x, y) = x^H y$ ;

(2)  $\mathbb{C}^{m \times n}$  中的标准内积,  $\forall A, B \in \mathbb{C}^{m \times n}$ , 定义

$$(A,B) = tr(A^H B);$$

(3) 闭区间 [a,b] 全体连续函数构成的空间 C[a,b] 中的内积,  $\forall f,g \in C[a,b]$ , 定义

$$(f,g)=\int_{a}^{b}\overline{f}gdt;$$

(4) 若 A 为实对称正定矩阵, 则  $\mathbb{R}^n$  可定义内积

$$(x,y)_A = \sqrt{x^T A y},$$

称为 A-内积.

定义 2 当 P = R 时,  $V_n(R)$  称为欧式空间; 当 P = C 时,  $V_n(C)$  称为酉空间.

定义 3 对任意  $x \in V_n(\mathbb{C})$ , 称

$$||x|| = \sqrt{(x,x)}$$

为向量 x 的长度.

定理 1 向量长度的性质:

- $(1) \|\lambda x\| = |\lambda| \|x\|;$
- (2)  $||x y||^2 + ||x + y||^2 = 2||x||^2 + 2||y||^2$  (平行四边形法则);
- (3)  $|(x,y)| \le ||x|| ||y||$  (Cauchy 不等式);
- (4)  $||x + y|| \le ||x|| + ||y||$  (三角不等式).

定义 4 两个非零向量 x 和 y 之间的夹角定义为

$$\cos \theta = \frac{|(x,y)|}{\sqrt{(x,x)}\sqrt{(y,y)}} = \frac{|x^Hy|}{\|x\|\|y\|}.$$

显然,当  $x^Hy=0$  时, $\theta=\frac{\pi}{2}$ ,此时称向量 x 和 y 正交. 因此,两个常数向量正交定义如下.

定义 5 若两个常数向量 x 和 y 的内积为零, 即  $(x,y)=x^Hy=0$ , 则称它们是正交的, 并记为  $x\perp y$ .

定义 6 若  $V_1$  和  $V_2$  是  $V_n(C)$  的两个子空间, 若  $\forall v_1 \in V_1$  和  $\forall v_2 \in V_2$ , 有  $(v_1, v_2) = 0$ , 则称它们是正交的, 并记为  $V_1 \perp V_2$ .

## 2 正交补子空间

定义 7 设  $A \in \mathbb{C}^{m \times n}$ , 称  $\mathbf{N}(A) = \{x | Ax = 0, x \in \mathbb{C}^n\}$  为 A 的核 (或零空间 Null),  $\mathbf{R}(A) = \{y | y = Ax, \forall x \in \mathbb{C}^n\}$  为 A 的值域 (Range).

定理 2 设  $A \in \mathbb{C}^{n \times m}$ ,  $B \in \mathbb{C}^{n \times s}$ , 则  $\mathrm{R}(A) \perp \mathrm{R}(B)$  的充要条件是  $A^H B = O$ .

证明:  $\mathcal{C}$   $A = (\alpha_1, \dots, \alpha_m), B = (\beta_1, \dots, \beta_s).$ 

(必要性) 易知  $\alpha_i \in \mathbf{R}(A)$ ,  $i=1,\cdots,m$  和  $\beta_j \in \mathbf{R}(B)$ ,  $j=1,\cdots,s$ , 因  $\mathbf{R}(A) \perp \mathbf{R}(B)$ , 有  $(\alpha_i,\beta_j)=\alpha_i^H\beta_j=0$ , 即  $A^HB=O$ .

(充分性) 对  $\forall y_A \in \mathbf{R}(A)$  和  $\forall y_B \in \mathbf{R}(B)$ ,则存在向量  $x_A \in \mathbf{C}^m$  和  $x_B \in \mathbf{C}^s$  使得  $y_A = Ax_A$  和  $y_B = Bx_B$ .

 $A^HB = O$ , 于是有

$$(y_A,y_B)=y_A^Hy_B=x_A^HA^HBx_B=0.$$

由于  $y_A$  和  $y_B$  的任意性, 即  $\mathbf{R}(A) \perp \mathbf{R}(B)$ .

推论 1 设  $A \in \mathbb{C}^{m \times n}$ , 则

$$R(A) \perp N(A^H); \quad N(A) \perp R(A^H).$$

推论 2 设  $A \in \mathbb{C}^{m \times n}$ , 则

- (1)  $\dim \mathbf{R}(A) + \dim \mathbf{N}(A^H) = m;$
- (2)  $\dim \mathbf{R}(A^H) + \dim \mathbf{N}(A) = n;$
- (3)  $\mathbf{C}^m = \mathbf{R}(A) \oplus \mathbf{N}(A^H);$
- (4)  $\mathbf{C}^n = \mathbf{R}(A^H) \oplus \mathbf{N}(A)$ .

定义 8 设酉空间  $V_n(\mathbf{C})$  的两个正交子空间  $V_1$ ,  $V_2$ , 有  $V_1 \perp V_2$ , 且  $V_1 + V_2 = V_n(\mathbf{C})$ , 则称  $V_2$  为  $V_1$  的正交补空间,记为  $V_2 = V_1^{\perp}$ .

定理 3 酉空间  $V_n(C)$  的任意子空间  $V_1$  都有唯一的正交补.

证明: 若  $V_1$  是平凡子空间  $\{0\}$  或  $V_n(\mathbb{C})$ ,则显然成立.

若  $V_1$  不是平凡子空间,取  $\epsilon_1, \cdots, \epsilon_m$  为标准正交基,它可以扩充为  $V_n(\mathbf{C})$  的一组标准正交基

$$\epsilon_1, \cdots, \epsilon_m, \epsilon_{m+1}, \cdots, \epsilon_n.$$

即有  $V_2 = L(\epsilon_{m+1}, \dots, \epsilon_n)$  为  $V_1$  的正交补.

(唯一性) 设  $V_2$ ,  $V_3$  都是  $V_1$  的正交补,则

$$V_n(C) = V_1 + V_2, \quad V_n(C) = V_1 + V_3.$$

对  $\forall \alpha_2 \in V_2$ ,即有  $\alpha_2 \in V_n(C)$ ,于是  $\alpha_2 = \alpha_1 + \alpha_3$ ,其中  $\alpha_1 \in V_1$ , $\alpha_3 \in V_3$ . 又因为  $\alpha_2 \perp \alpha_1$  和  $\alpha_3 \perp \alpha_1$ ,所以

$$0 = (\alpha_2, \alpha_1) = (\alpha_1 + \alpha_3, \alpha_1) = (\alpha_1, \alpha_1) + (\alpha_3, \alpha_1) = (\alpha_1, \alpha_1),$$

即  $\alpha_1=0$ . 因此, $\alpha_2=\alpha_3\in V_3$ ,即  $V_2\subseteq V_3$ .

同理可证  $V_3 \subseteq V_2$ , 即  $V_2 = V_3$ . 唯一性得证.

#### 3 投影与幂等矩阵

定义 9 设  $V_n(\mathbf{C})$  是线性空间,如果线性变换  $T:V_n(\mathbf{C})\to V_n(\mathbf{C})$  具有  $T^2=T$  的性质,则称 T 是  $V_n(\mathbf{C})$  上的投影 (也称投影算子或幂等算子).

定理 4 设 T 是  $V_n(C)$  上的投影,则

$$V_n(\mathbf{C}) = \mathbf{R}(T) \oplus \mathbf{N}(T)$$
.

证明: 对  $\forall \alpha \in V_n(\mathbf{C})$ ,则有  $\alpha_1 = T(\alpha)$ ,记  $\alpha_2 = \alpha - \alpha_1$ . 因为  $T = T^2$ ,有

$$T(\alpha_2) = T(\alpha - \alpha_1) = T(\alpha) - T(\alpha_1) = T(\alpha) - T^2(\alpha) = 0.$$

因此, $\alpha_2 \in \mathbf{N}(T)$ . 所以  $V_n(\mathbf{C}) = \mathbf{R}(T) + \mathbf{N}(T)$ .

 $\forall \beta \in \mathbf{R}(T) \cap \mathbf{N}(T)$ ,则  $\beta \in \mathbf{R}(T)$  且  $\beta \in \mathbf{N}(T)$ ,即有  $\exists \gamma \in V_n(\mathbf{C})$ ,使得  $\beta = T(\gamma)$  和  $T(\beta) = 0$ . 进一步可得

$$\beta = T(\gamma) = T^2(\gamma) = T(\beta) = 0.$$

综上,有  $V_n(\mathbf{C}) = \mathbf{R}(T) \oplus \mathbf{N}(T)$ .

定理 5 设  $V_n(C) = V_1 \oplus V_2$ , 则存在投影 T, 使得

$$R(T) = V_1, N(T) = V_2.$$

证明:因为  $V_n(\mathbf{C}) = V_1 \oplus V_2$ ,对  $\forall \alpha \in V_n(\mathbf{C})$ ,则  $\alpha$  可以唯一的分解为  $\alpha = \alpha_1 + \alpha_2$ ,其中  $\alpha_1 \in V_1$ , $\alpha_2 \in V_2$ . 定义线性映射 T 满足  $T(\alpha) = \alpha_1$ ,即

$$T(\alpha) = T(\alpha_1 + \alpha_2) = T(\alpha_1) + T(\alpha_2) = \alpha_1,$$

由于  $\alpha$  的任意性, 有  $T(\alpha_1)=\alpha_1$ , 进而可得  $T(\alpha_2)=0$ . 因此, $\alpha_2\in \mathbf{N}(T)$ . 由于  $\alpha$  的任意性和直和关系,有  $\mathbf{R}(T)=V_1$ , $\mathbf{N}(T)=V_2$ .

又因为

$$T^2(\alpha) = T(\alpha_1) = \alpha_1 = T(\alpha),$$

有 T 为投影.

## 4 正交投影

定义 10 设 T 是  $V_n(\mathbf{C})$  上的投影,  $V_n(\mathbf{C}) = \mathbf{R}(T) \oplus \mathbf{N}(T)$ . 如果  $\mathbf{R}^{\perp}(T) = \mathbf{N}(T)$ , 则 称 T 是正交投影.

定理 6 设  $A \in \mathbb{C}^{n \times n}$ ,  $A^2 = A$ , 则 A 是正交投影的充分必要条件是  $A^H = A$ .

证明: (充分性) 因为  $A^2=A$ ,知  $\mathbf{C}^n=\mathbf{R}(A)\oplus\mathbf{N}(A)$ .  $\forall y\in\mathbf{R}(A)$ , $\forall x\in\mathbf{N}(A)$ ,则  $\exists z\in\mathbf{C}^n$  使得 y=Az,Ax=0. 于是有

$$(u, x) = u^H x = z^H A^H x = z^H A x = 0.$$

即  $y \perp x$ . 由于 y, x 的任意性, 得  $\mathbf{R}^{\perp}(A) = \mathbf{N}(A)$ .

(必要性) 因为  $A^2=A$ ,  $\forall x\in \mathbf{C}^n$ , 则  $Ax\in \mathbf{R}(A)$ ,  $x-Ax\in \mathbf{N}(A)$ . 因为  $\mathbf{R}^\perp(A)=\mathbf{N}(A)$ , 有

$$0 = (x - Ax, Ax) = x^{H}Ax - x^{H}A^{H}Ax = x^{H}(A - A^{H}A)x,$$

由 x 的任意性,知  $A = AA^H$  为 Hermitian 矩阵,即  $A = A^H$ .