

§ 3 欧氏空间和酉空间

1. 欧氏空间

定义 1 在线性空间 $V_n(R)$ 上, $\forall \alpha, \beta, \gamma \in V$,
若映射 (α, β) 满足

(1)(正定性) $(\alpha, \alpha) \geq 0$; $(x, x) = 0 \Leftrightarrow x = 0$,

(2)(齐次性) $(k\alpha, \beta) = k(\alpha, \beta)$

(3)(交换律): $(\alpha, \beta) = (\beta, \alpha)$

(4)(分配律): $(\alpha + \beta, \gamma) = (\alpha, \gamma) + (\beta, \gamma)$

则映射 (α, β) 是 $V_n(R)$ 上的内积, 定义了内积的 V 为
 n 维欧几里得空间, 简称欧氏空间.



返回

《补充：酉空间》

定义1' 在线性空间 $V_n(C)$ 上, $\forall \alpha, \beta, \gamma \in V$,

若映射 (α, β) 满足

(1)(正定性) $(\alpha, \alpha) \geq 0$; $(x, x) = 0 \Leftrightarrow x = 0$,

(2)(齐次性) $(k\alpha, \beta) = k(\alpha, \beta)$

(3)(交换律): $(\alpha, \beta) = \overline{(\beta, \alpha)}$

(4)(分配律): $(\alpha + \beta, \gamma) = (\alpha, \gamma) + (\beta, \gamma)$

则映射 (α, β) 是 $V_n(C)$ 上的内积, 定义了内积的 V 为
 n 维酉空间.



返回

例1: $\forall \alpha = (a_1, \dots, a_n)^T, \beta = (b_1, \dots, b_n)^T \in R^n$, 若规定

$$(\alpha, \beta) = \sum_{i=1}^n a_i b_i$$

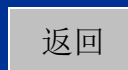
则上式定义了一个内积, R^n 是内积空间.

例2: $C[a, b]$ 表示在 $[a, b]$ 所有实连续函数的全体, 其构成 R 上的线性空间, $\forall f(x), g(x) \in [a, b]$ 规定

$$(f(x), g(x)) = \int_a^b f(x)g(x)dx$$

证明: $C[a, b]$ 是欧氏空间.

$\forall f(x), g(x), \int_a^b f(x)g(x)dx$ 是唯一确定实数



$$(1) \quad (f, g) = \int_a^b f(x)g(x)dx = \int_a^b g(x)f(x)dx = (g, f)$$

$$(2) \quad (kf, g) = \int_a^b kf(x)g(x)dx = k \int_a^b f(x)g(x)dx = k(f, g)$$

$$(3) \quad (f + g, h) = \int_a^b (f(x) + g(x))h(x)dx \\ = \int_a^b f(x)h(x)dx + \int_a^b g(x)h(x)dx = (f, h) + (g, h)$$

$$(4) \quad (f, f) = \int_a^b f(x)f(x)dx = \int_a^b f^2(x)dx \geq 0$$

$$\text{且} \quad \int_a^b f^2(x)dx = 0 \Leftrightarrow f(x) = 0$$



例3: $V = R^{n \times n}, V(R)$, 若规定内积如下

$$(\bullet, \bullet): A, B \in V, \quad (A, B) = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n a_{ij} b_{ij} = \text{tr}(A^T B)$$

$$\forall A = (a_{ij})_{n \times n}, \quad B = (b_{ij})_{n \times n}$$

$$\text{tr}(B^T A) = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n a_{ij} b_{ij} = \text{tr}(A^T B) \Rightarrow (A, B) = (B, A)$$

$$(kA, B) = \text{tr}[(kA)^T B] = \text{tr}(kA^T B) = k \text{tr}(A^T B) = k(A, B)$$

$$\begin{aligned} (A+B, C) &= \text{tr}[(A+B)^T C] = \text{tr}[(A^T + B^T)C] = \text{tr}(A^T C + B^T C) \\ &= \text{tr}(A^T C) + \text{tr}(B^T C) = (A, C) + (B, C) \end{aligned}$$

$$(A, A) = \text{tr}(A^T A) = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n a_{ij} a_{ij} = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n a_{ij}^2 \geq 0,$$

$$(A, A) = 0 \Leftrightarrow a_{ij} = 0 (i, j = 1, 2, \dots, n) \Leftrightarrow A = 0$$



返回

例4: $V = R, V(R)$, 若规定内积如下

$$\forall \alpha = (a_1, a_2, \dots, a_n), \beta = (b_1, b_2, \dots, b_n), (\bullet, \bullet): (\alpha, \beta) = \sum_{i=1}^n i a_i b_i$$

$$(\alpha, \beta) = \sum_{i=1}^n i a_i b_i = \sum_{i=1}^n i b_i a_i = (\beta, \alpha)$$

$$\forall k, (k\alpha, \beta) = \sum_{i=1}^n i k a_i b_i = k \sum_{i=1}^n i a_i b_i = k(\alpha, \beta)$$

$$\gamma = (c_1, c_2, \dots, c_n)^T \in R^n$$

$$(\alpha + \beta, \gamma) = \sum_{i=1}^n i(a_i + b_i)c_i = \sum_{i=1}^n i a_i c_i + \sum_{i=1}^n i b_i c_i = (\alpha, \gamma) + (\beta, \gamma)$$

$$(\alpha, \alpha) = \sum_{i=1}^n i a_i a_i = \sum_{i=1}^n i a_i^2 \geq 0, \quad (\alpha, \alpha) = 0 \Leftrightarrow \alpha = 0$$



返回

例 设 $\alpha, \beta \in R^n, A \in R^{n \times n}$, 则 $(\alpha, \beta) = \alpha^T A \beta$ 是 R^n 上的内积吗?



返回

例1: $\forall \alpha = (a_1, \dots, a_n)^T, \beta = (b_1, \dots, b_n)^T \in C^n$, 若规定

$$(\alpha, \beta) = \alpha^H \beta = \sum_{i=1}^n \overline{a_i} b_i$$

则上式定义了一个内积, C^n 是酉空间.



返回

2. 欧氏(酉)空间的度量

定义2: 设 V 是酉(欧氏)空间, $\forall \alpha \in V$, α 的长度定义为:

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

定理 设 V 是 n 维酉(欧氏)空间, 则向量长度具有以下性质:

$$(1) \|\alpha\| \geq 0, \|\alpha\| = 0 \Leftrightarrow \alpha = 0$$

$$(2) \|k\alpha\| = |k| \|\alpha\|$$

$$(3) \|\alpha + \beta\| \leq \|\alpha\| + \|\beta\|$$

$$(4) |(\alpha, \beta)| \leq \|\alpha\| \|\beta\|,$$

等号成立的充要条件是 α, β 线性相关



证明(1):任取实数 k ,考虑内积

$$(\alpha + k\beta, \alpha + k\beta) = (\alpha, \alpha) + 2k(\alpha, \beta) + k^2(\beta, \beta) \geq 0$$

利用一元二次方程根的判别式,有 $4(\alpha, \beta)^2 - 4(\alpha, \alpha)(\beta, \beta) \leq 0$

所以有 $(\alpha, \beta)^2 \leq (\alpha, \alpha)(\beta, \beta)$

当 $\alpha = k\beta$ ($k \in R$, 非零), 显然定理中等号成立; 反之, 如果等号成立, 则 α, β 必线性相关. 因为若 α, β 线性无关, 则 $\forall k \in R$, 非零, 都有 $\alpha + k\beta \neq 0$. 从而 $(\alpha + k\beta, \alpha + k\beta) > 0$
所以等号不成立, 矛盾.



返回

定义 3 $d(x, y) = \|x - y\| \longleftrightarrow$ 向量 x 和 y 的距离

定义 4

设 α, β 是欧氏空间 V 的两个非零向量, 它们之间的夹角定义为

$$\langle \alpha, \beta \rangle = \arccos \frac{(\alpha, \beta)}{\|\alpha\| \cdot \|\beta\|}$$

两向量正交的定义

定义 5 $(x, y) = 0 \longleftrightarrow$ 向量 x 和 y 正交, 记为 $x \perp y$

例: 设 $\alpha = (1, 1, \dots, 1)^T \in R^{2n}, \beta = (1, -1, 1, -1, \dots, -1)^T \in R^{2n}$

勾股定理: $x \perp y \longrightarrow \|x + y\|^2 = \|x\|^2 + \|y\|^2$



返回

3. 内积的应用

(1) 格拉姆(Gram)矩阵

设 V 为一个内积空间, $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_k \in V$,

$$A(\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_k) = \left((\alpha_i, \alpha_j) \right)_{k \times k} = (a_{ij})_{k \times k}$$
$$= \begin{bmatrix} (\alpha_1, \alpha_1) & (\alpha_1, \alpha_2) & \cdots & (\alpha_1, \alpha_k) \\ (\alpha_2, \alpha_1) & (\alpha_2, \alpha_2) & \cdots & (\alpha_2, \alpha_k) \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ (\alpha_k, \alpha_1) & (\alpha_k, \alpha_2) & \cdots & (\alpha_k, \alpha_k) \end{bmatrix}, \text{ (其中 } a_{ij} = (\alpha_i, \alpha_j) \text{)}$$

称为格拉姆(Gram)矩阵

$$G(\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_k) = \det A(\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_k)$$

称为格拉姆(Gram)行列式



(2) 格拉姆(Gram)行列式的性质

$\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_k$ 线性相关 $\Leftrightarrow A(\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_k)$ 奇异 (不可逆)
 $\Leftrightarrow G(\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_k) = 0$

证明

$$\sum_{i=1}^n x_i \alpha_i = 0 \Rightarrow \sum_{i=1}^n x_i (\alpha_l, \alpha_i) = (\alpha_l, \sum_{i=1}^n x_i \alpha_i) = (\alpha_l, 0) = 0 \quad (l = 1, 2, \dots, n)$$

$$\Rightarrow \begin{bmatrix} (\alpha_1, \alpha_1) & (\alpha_1, \alpha_2) & \cdots & (\alpha_1, \alpha_k) \\ (\alpha_2, \alpha_1) & (\alpha_2, \alpha_2) & \cdots & (\alpha_2, \alpha_k) \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ (\alpha_k, \alpha_1) & (\alpha_k, \alpha_2) & \cdots & (\alpha_k, \alpha_k) \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_k \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{bmatrix}$$

<1> $x=0 \Leftrightarrow A$ 可逆 $\Leftrightarrow \det A \neq 0$ ($\Leftrightarrow G(\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_k) \neq 0$)

<2> $x \neq 0 \Leftrightarrow A$ 不可逆 $\Leftrightarrow \det A = 0$ ($\Leftrightarrow G(\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_k) = 0$)



返回

(3) 基的格拉姆矩阵 (度量矩阵)

<1> $V_n(R)$ – n 维欧氏空间, 且 $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n$ 为 $V_n(R)$ 的基, 即 $V_n(R) = \text{span}\{\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n\}$, 则 $A = (a_{ij})_{n \times n}$ (其中 $a_{ij} = (\varepsilon_i, \varepsilon_j)$) 称为度量矩阵.

$$<2> \forall \alpha, \beta \in V_n(R), \text{ 有 } \alpha = \sum_{i=1}^n x_i \varepsilon_i, \beta = \sum_{j=1}^n y_j \varepsilon_j \Rightarrow$$

$$(\alpha, \beta) = \left(\sum_{i=1}^n x_i \varepsilon_i, \sum_{j=1}^n y_j \varepsilon_j \right) = \sum_{i,j=1}^n x_i y_j (\varepsilon_i, \varepsilon_j) = \sum_{i,j=1}^n x_i y_j a_{ij}$$

(其中 $a_{ij} = (\varepsilon_i, \varepsilon_j)$), 构造矩阵和列向量:

$$A = \begin{bmatrix} (\varepsilon_1, \varepsilon_1) & (\varepsilon_1, \varepsilon_2) & \cdots & (\varepsilon_1, \varepsilon_n) \\ (\varepsilon_2, \varepsilon_1) & (\varepsilon_2, \varepsilon_2) & \cdots & (\varepsilon_2, \varepsilon_n) \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ (\varepsilon_n, \varepsilon_1) & (\varepsilon_n, \varepsilon_2) & \cdots & (\varepsilon_n, \varepsilon_n) \end{bmatrix}, x = (x_1, x_2, \dots, x_n)^T,$$

$$y = (y_1, y_2, \dots, y_n)^T \Rightarrow (\alpha, \beta) = x^T A y$$



返回

$$<3> \quad A = A(\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n), B = B(\varepsilon'_1, \varepsilon'_2, \dots, \varepsilon'_n),$$

$$(\varepsilon'_1, \varepsilon'_2, \dots, \varepsilon'_n) = (\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n)C \Rightarrow B = C^T A C$$

$$\alpha = (\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n)x, \quad \beta = (\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n)y;$$

$$\alpha = (\varepsilon'_1, \varepsilon'_2, \dots, \varepsilon'_n)x', \quad \beta = (\varepsilon'_1, \varepsilon'_2, \dots, \varepsilon'_n)y';$$

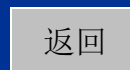
$$(\varepsilon'_1, \varepsilon'_2, \dots, \varepsilon'_n) = (\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n)C$$

$$\Rightarrow (\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n)x = \alpha = (\varepsilon'_1, \varepsilon'_2, \dots, \varepsilon'_n)x' = (\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n)Cx'$$

$$\Rightarrow (\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n)(Cx' - x) = 0 \Rightarrow Cx' - x = 0 \Rightarrow \begin{cases} Cx' = x \\ Cy' = y \end{cases}$$

$$\Rightarrow x'^T B y' = (\alpha, \beta) = x^T A y = (Cx')^T A C y' = x'^T C^T A C y'$$

$$\Rightarrow B = C^T A C$$



总结1:

设矩阵 $A=(a_{ij})$ 为欧氏空间 V 的一组基 $\varepsilon_1, \dots, \varepsilon_n$ 的度量矩阵, 则

(1) $A^T = A;$

(2) $\forall \alpha, \beta \in V, \alpha, \beta$ 在基 $\varepsilon_1, \dots, \varepsilon_n$ 下的坐标分别为

$x = (x_1, \dots, x_n)^T, y = (y_1, \dots, y_n)^T$, 则

$$(\alpha, \beta) = x^T A y$$

(3) $\forall 0 \neq \alpha \in V, \alpha = (\varepsilon_1, \dots, \varepsilon_n)x$, 必有 $x^T A x > 0$



总结2:

设矩阵 $A=(a_{ij})$ 为酉空间 V 的一组基 $\varepsilon_1, \dots, \varepsilon_n$ 的度量矩阵, 则

(1) $A^H = A;$

(2) $\forall \alpha, \beta \in V, \alpha, \beta$ 在基 $\varepsilon_1, \dots, \varepsilon_n$ 下的坐标分别为

$x = (x_1, \dots, x_n)^T, y = (y_1, \dots, y_n)^T$, 则

$$(\alpha, \beta) = x^H A y$$

(3) $\forall 0 \neq \alpha \in V, \alpha = (\varepsilon_1, \dots, \varepsilon_n)x$, 必有 $x^H A x > 0$



补充：初等矩阵

一、初等矩阵的一般形式

定义 1 设 $u, v \in C^n, \sigma \in C$, 则称

$E(u, v, \sigma) = E - \sigma uv^H$ 为初等矩阵.

1. 初等矩阵的特征向量 ($u, v \neq 0, \sigma \neq 0$).

(1) $u \in v^\perp$, 设 u_1, \dots, u_{n-1} 是 v^\perp 的一组基, 它们也是 $E(u, v, \sigma)$ 的 $n-1$ 个线性无关的特征向量.

(2) $u \notin v^\perp$, 设 u_1, \dots, u_{n-1} 是 v^\perp 的一组基, 则 u, u_1, \dots, u_{n-1} 是 $E(u, v, \sigma)$ 的 n 个线性无关的特征向量.



2. 初等矩阵的特征值

$$\lambda(E(u, v, \sigma)) = \{1, 1, \dots, 1, 1 - \sigma v^H u\}$$

$$3. \det(E(u, v, \sigma)) = 1 - \sigma v^H u$$

$$4. E(u, v, \sigma)^{-1} = E(u, v, \frac{\sigma}{\sigma v^H u - 1}), (1 - \sigma v^H u \neq 0)$$

5. 非零向量 $a, b \in C^n$, 存在 u, v, σ , 使得

$$E(u, v, \sigma)a = b, (\sigma u = \frac{a - b}{v^H a}).$$



3. 初等变换矩阵

$$E_{ij} = E - (e_i - e_j)(e_i - e_j)^T = E(e_i - e_j, e_i - e_j, 1)$$

$$E_{ij}(k) = E + ke_j e_i^T = E(e_j, e_i, -k)$$

$$E_i(k) = E - (1-k)e_i e_i^T = E(e_i, e_i, 1-k)$$



4. 初等酉阵 (*Householder*变换)

$$H(u) = E(u, u; 2) = E - 2uu^H, (u^H u = 1)$$

$$(1) H(u)^H = H(u) = H(u)^{-1}$$

$$(2) H(u)(a + ru) = a - ru, \forall a \in u^\perp, r \in \mathbb{C} \text{ (镜象变换)}$$

