

§ 7.3 欧氏空间中的线性变换

集合 \longrightarrow 自映射

线性空间 \longrightarrow 线性变换 (保持加法和数乘的映射)

欧氏空间 \longrightarrow 正交变换 (保持 $+$, \cdot , 内积)

例: 空间(平面)的旋转与镜面反射.

§ 正交变换与正交矩阵

定义: V 为 n -维欧氏空间, $A: V \rightarrow V$ 一个线性变换. 若 A 保持内积, 即 $\forall a, b \in V$,

$$(Aa, Ab) = (a, b)$$

则称 A 为 **正交变换**.

正交变换的等价刻画:

定理: A 为欧氏空间 V 上的一个线性变换. 则以下条件等价

- 1) A 正交
- 2) A 保持向量长度
- 3) A 将标准正交基变为标准正交基.

证: 1) \Rightarrow 2): $|\mathcal{A}a| = \sqrt{(\mathcal{A}a, \mathcal{A}a)} = \sqrt{(a, a)} = |a|$

2) \Rightarrow 1):
$$\left. \begin{aligned} (\mathcal{A}(a+b), \mathcal{A}(a+b)) &= (a+b, a+b) \\ (\mathcal{A}a, \mathcal{A}a) &= (a, a) \\ (\mathcal{A}b, \mathcal{A}b) &= (b, b) \end{aligned} \right\}$$

$$\Rightarrow (\mathcal{A}a, \mathcal{A}b) = (a, b)$$

1) \Rightarrow 3): 设 e_1, \dots, e_n 为标准正交基. 则

$$(\mathcal{A}e_i, \mathcal{A}e_j) = (e_i, e_j) = \begin{cases} 1 & i=j \\ 0 & i \neq j \end{cases}$$

$\Rightarrow \mathcal{A}e_1, \dots, \mathcal{A}e_n$ 为标准正交基.

3) \Rightarrow 1): 设 \mathcal{A} 将标准正交基 e_1, \dots, e_n 变为标准正交基 $\mathcal{A}e_1, \dots, \mathcal{A}e_n$, 则任

$$a = \sum_{i=1}^n a_i e_i, \quad b = \sum_{j=1}^n b_j e_j$$

$$(\mathcal{A}a, \mathcal{A}b) = \left(\sum_{i=1}^n a_i \mathcal{A}e_i, \sum_{j=1}^n b_j \mathcal{A}e_j \right)$$

$$= \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n a_i b_j (\mathcal{A}e_i, \mathcal{A}e_j)$$

$$= \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n a_i b_j \delta_{ij}$$

$$= \sum_{i=1}^n a_i b_i$$

$$= (a, b)$$

正交变换在标准正交基下的矩阵

标准正交基
↑

$$\mathcal{A}(e_1, \dots, e_n) = (e_1, \dots, e_n) A \quad (A = (a_{kj})_{n \times n}, \mathcal{A}e_j = \sum_{k=1}^n a_{kj} e_k)$$

↓ 正交变换

↘ 有啥特殊的性质?

$$\mathcal{A} \text{ 正交} \Rightarrow (\mathcal{A}e_i, \mathcal{A}e_j) = (e_i, e_j) = \delta_{ij} = \begin{cases} 0 & i \neq j \\ 1 & i = j \end{cases}$$

$$(\mathcal{A}e_i, \mathcal{A}e_j) = \left(\sum_{l=1}^n a_{li} e_l, \sum_{k=1}^n a_{kj} e_k \right)$$

$$= \sum_{l=1}^n \sum_{k=1}^n a_{li} a_{kj} (e_l, e_k)$$

$$= \sum_{k=1}^n a_{ki} a_{kj} = (A^T A)_{ij}$$

综上: $A^T A = I_n$

定义: 如实方阵 $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ 满足 $A^T A = I$ (或 $A^{-1} = A^T$) 则称 A 为正交矩阵.

注: $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ 为正交矩阵 $\Leftrightarrow A$ 的行向量 (或列向量) 构成 \mathbb{R}^n 的标准正交基.

定理: \mathcal{A} 为欧氏空间 V 上的线性变换, 则

\mathcal{A} 为正交变换 $\Leftrightarrow \mathcal{A}$ 在标准正交基 e_1, \dots, e_n 下的矩阵 A 为正交矩阵

性质: V 为 n 维欧氏空间. 则

- 1) 单位变换是正交变换
- 2) 两正交变换的复合仍然是正交变换
- 3) 正交变换一定可逆, 其逆也为正交变换

证: 1) \checkmark

$$2) (\mathcal{A} \circ \mathcal{B}(a), \mathcal{A} \circ \mathcal{B}(b)) = (\mathcal{B}(a), \mathcal{B}(b)) = (a, b) \Rightarrow \checkmark$$

$$3) (\mathcal{A}^T(a), \mathcal{A}^T(b)) = (\mathcal{A}(\mathcal{A}^T(a)), \mathcal{A}(\mathcal{A}^T(b))) = (a, b)$$

\mathcal{A} 正交变换 $\xleftrightarrow[\text{1:1}]{\text{标准正交基}}$ A 正交矩阵

$$A \text{ 正交} \Rightarrow A^T A = I \Rightarrow \det(A) = \pm 1$$

1° $\det A = 1$, 称 \mathcal{A} 为第一类变换

2° $\det A = -1$, 称 \mathcal{A} 为第二类变换

例
旋转

反射

性质: \mathcal{A} 为欧氏空间 V 上的正交变换, 则

- 1) \mathcal{A} 的特征值模长都为 1, 特别地实特征值只可能为 ± 1 .
- 2) V 的维数为奇数且 \mathcal{A} 为第一类正交变换, 则 1 为 \mathcal{A} 的特征值.

$$\text{证: } 1) \mathcal{A} \rightarrow A \Rightarrow A^T A = I \xrightarrow{\text{例 6.3.1(4)}} |\lambda| = 1 \quad \left(A\xi = \lambda\xi \Rightarrow \xi^T \xi = \xi^T A^T A \xi \right. \\ \left. = \bar{\lambda} \lambda \cdot \xi^T \xi \Rightarrow |\lambda| = 1 \right)$$

2) $q_A(\lambda)$ 为奇数多项式, 复根成对出现, 不妨设

$$q_A(\lambda) = \left[\prod_{i=1}^s (\lambda - \lambda_i)(\lambda - \bar{\lambda}_i) \right] \cdot \left[\prod_{j=1}^t (\lambda - \eta_j) \right]$$

则 t 为奇数. \mathcal{A} 正交 $\Rightarrow \eta_1, \eta_2, \dots, \eta_n \in \pm 1$.

$$\mathcal{A} \text{ 为第一类} \Rightarrow \prod_{i=1}^n (\lambda_i \cdot \bar{\lambda}_i) \cdot \prod_{j=1}^t \eta_j = 1$$

$$\Rightarrow \prod_{j=1}^t \eta_j = 1 \Rightarrow \eta_1, \dots, \eta_t \text{ 必有一个为 } 1.$$

推论: 三维空间中的第一类正交变换保持一个向量, 从而一定为旋转变换

§ 对称变换与对称矩阵

定义: \mathcal{A} 为欧氏空间 V 上的线性变换. 如果 $\forall a, b \in V$

$$(a, \mathcal{A}b) = (\mathcal{A}a, b)$$

则称 \mathcal{A} 为 V 上的对称变换.

定理. 设 A 为某欧氏空间上的一线性变换 \mathcal{A} 在某标准正交基下的矩阵. 则

\mathcal{A} 为对称变换 $\Leftrightarrow A$ 为实对称矩阵

证明: $\mathcal{A}(e_1, \dots, e_n) = (e_1, \dots, e_n)A$ i.e. $\mathcal{A}(e_j) = \sum_{k=1}^n a_{kj} e_k$

$$\mathcal{A} \text{ 对称} \Leftrightarrow (\mathcal{A}e_i, e_j) = (e_i, \mathcal{A}e_j) \quad \forall i, j$$

$$\Leftrightarrow \left(\sum_{k=1}^n a_{ki} e_k, e_j \right) = \left(e_i, \sum_{k=1}^n a_{kj} e_k \right) \quad \forall i, j$$

$$\Leftrightarrow a_{ji} = a_{ij} \quad \forall i, j$$

$$\Leftrightarrow A^T = A$$

□

定理: 对称变换的不同特征值对应的特征向量正交.

证: 设 $A\xi_1 = \lambda_1 \xi_1$ ($\xi_1 \neq 0$), $A\xi_2 = \lambda_2 \xi_2$ ($\xi_2 \neq 0$) ($\lambda_1 \neq \lambda_2$)

$$A \text{ 对称} \Rightarrow (A\xi_1, \xi_2) = (\xi_1, A\xi_2)$$

$$\Rightarrow (\lambda_1 \xi_1, \xi_2) = (\xi_1, \lambda_2 \xi_2)$$

$$\Rightarrow (\lambda_1 - \lambda_2)(\xi_1, \xi_2) = 0$$

$$\Rightarrow (\xi_1, \xi_2) = 0 \Rightarrow \xi_1 \perp \xi_2.$$

□

推论: 实对称阵 A 的属于不同特征值的特征向量必正交.

§ 实对称矩阵的对角化.

这一节证明实对称阵总是可对角化的!

性质: 实对称矩阵的特征值都为实数.

证: 设 $A\xi = \lambda\xi$ ($\xi \neq 0$)

$$A \text{ 为实矩阵} \Rightarrow A\bar{\xi} = \overline{A\xi} = \overline{\lambda\xi} = \bar{\lambda}\bar{\xi} = \bar{\lambda} \cdot \bar{\xi}$$

$$\left. \begin{array}{l} A \text{ 为实矩阵} \\ (\bar{\xi}^T A)\xi = \bar{\xi}^T (A\xi) \end{array} \right\} \Rightarrow (A\bar{\xi})^T \xi = \bar{\xi}^T (A\xi)$$

$$\Rightarrow \bar{\lambda} \bar{\xi}^T \xi = \lambda \bar{\xi}^T \xi \quad (\bar{\xi}^T \xi = |\xi|^2 \neq 0)$$

$$\Rightarrow \bar{\lambda} = \lambda$$

$$\Rightarrow \lambda \in \mathbb{R}.$$

□

定理: 任取 n 阶实对称矩阵 A , 存在 n 阶正交矩阵 T , 使得 $T^T A T$ 为对角矩阵

证明: 对 n 归纳. $n=1$ \checkmark 假设 $n-1$ 时成立.

设 $A\xi_1 = \lambda_1 \xi_1$ ($\lambda_1 \in \mathbb{R}$ & $\xi_1 \in \mathbb{R}^n$ 且 $|\xi_1|=1$)
将 ξ_1 扩充为一组基, 并进行 Schmidt 正交化得 \mathbb{R}^n 的一组标准正交基 $(\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_n)$. 记

$$T_n = (\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_n) \in \mathbb{R}^{n \times n}$$

则 T_n 为正交矩阵.

$$T_n^T A T_n = T_n^T A \underbrace{T_n}_{\substack{\downarrow \\ \begin{pmatrix} \xi_1^T \\ \xi_2^T \\ \vdots \\ \xi_n^T \end{pmatrix} }} = \begin{pmatrix} \xi_1^T \\ \xi_2^T \\ \vdots \\ \xi_n^T \end{pmatrix} (\lambda_1 \xi_1, A\xi_2, \dots, A\xi_n)$$

$$\begin{cases} A\xi_1 = \lambda_1 \xi_1 \\ \xi_1 \text{ 与 } \xi_i \ (2 \leq i \leq n) \text{ 正交} \end{cases} \Rightarrow \begin{cases} \xi_1^T (A\xi_i) = \begin{cases} \lambda_1 & i=1 \\ 0 & i>1 \end{cases} \\ \xi_i^T (A\xi_i) = (A\xi_i)^T \xi_i = \lambda_i \xi_i^T \xi_i = 0 \quad (\neq \lambda_i \xi_i) \end{cases}$$

$$= \begin{pmatrix} \lambda_1 & 0 \\ 0 & A_{n-1} \end{pmatrix}$$

$\hookrightarrow n-1$ 阶实对称阵.

归纳假设 $\Rightarrow \exists n-1$ 阶正交阵 T_{n-1} s.t.

$$T_{n-1}^T A_{n-1} T_{n-1} = \begin{pmatrix} \lambda_2 & & \\ & \ddots & \\ & & \lambda_n \end{pmatrix}$$

记 $T = T_n \begin{pmatrix} 1 & \\ & T_{n-1} \end{pmatrix}$, 则 $T^T A T = \begin{pmatrix} \lambda_1 & & \\ & \ddots & \\ & & \lambda_n \end{pmatrix}$.
 \hookrightarrow 仍然正交.

例: $A = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 2 \\ 2 & 1 & 2 \\ 2 & 2 & 1 \end{pmatrix}$ 求正交阵 T s.t. $T^{-1}AT$ 对角.

解: $P_A(\lambda) = (\lambda - 5)(\lambda + 1)^2$

$$(5I - A)X = 0 \Rightarrow X = c_1 \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix} \Rightarrow e_1 = \frac{1}{\sqrt{3}} \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}$$

$$(-I - A)X = 0 \Rightarrow X = c_2 \begin{pmatrix} -1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix} + c_3 \begin{pmatrix} -1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}$$

$$\Rightarrow e_2 = \frac{1}{\sqrt{2}} \begin{pmatrix} -1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}, e_3 = \frac{1}{\sqrt{6}} \begin{pmatrix} -1 \\ -1 \\ 2 \end{pmatrix}$$

$$T = \begin{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{3}} & -\frac{1}{\sqrt{2}} & -\frac{1}{\sqrt{6}} \\ \frac{1}{\sqrt{3}} & \frac{1}{\sqrt{2}} & -\frac{1}{\sqrt{6}} \\ \frac{1}{\sqrt{3}} & 0 & \frac{2}{\sqrt{6}} \end{pmatrix} \Rightarrow T^{-1}AT = \begin{pmatrix} 5 & & \\ & -1 & \\ & & -1 \end{pmatrix}$$