

§7.2 内积的表示与标准正交基

$$\begin{array}{ccc}
 \text{F-线性空间 } V & \xrightarrow[\text{基 } \alpha_1 \dots \alpha_n]{\text{基 } (\alpha_1 \dots \alpha_n)} & F^n \quad \alpha = (\alpha_1 \dots \alpha_n) \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} \\
 \text{V上的F-线性变换} & \xrightarrow[\text{基 } \alpha_1 \dots \alpha_n]{\text{基 } (\alpha_1 \dots \alpha_n)} & F^{n \times n} \quad \mathcal{A}(\alpha_1 \dots \alpha_n) = (\alpha_1 \dots \alpha_n) A
 \end{array}$$

$V = \mathbb{R}$ 氏空间. $\alpha_1, \dots, \alpha_n$ 为 V 上的一组基.

$$\forall \alpha = a_1 \alpha_1 + \dots + a_n \alpha_n, \beta = b_1 \alpha_1 + \dots + b_n \alpha_n \in V.$$

$$(\alpha, \beta) = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n a_i b_j \cdot (\alpha_i, \alpha_j)$$

$\Rightarrow (,)$ 由值 $g_{ij} = (\alpha_i, \alpha_j) \quad (1 \leq i, j \leq n)$ 唯一确定.

记 $G = (g_{ij})_{n \times n}$. 称 G 为内积 $(,)$ 在基 $\alpha_1 \dots \alpha_n$ 下的度量矩阵.

$$x := \begin{pmatrix} a_1 \\ \vdots \\ a_n \end{pmatrix}, y := \begin{pmatrix} b_1 \\ \vdots \\ b_n \end{pmatrix} \quad \text{则} \quad (\alpha, \beta) = x^T G y.$$

性质: G 为实对称矩阵, 满足 $x^T G x \geq 0$, 且 $'=0' \Leftrightarrow x = 0$.

称满足如上性质的实对称方阵为 **正定矩阵**. 因此内积的度量矩阵为正定矩阵. 反之, \forall 正定矩阵 G , 则

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

给出 V 上的一个内积

$$\begin{array}{ccc}
 \text{V上的内积} & \xrightarrow[\text{基 } \alpha_1 \dots \alpha_n]{\text{基 } \alpha_1 \dots \alpha_n} & \text{实上 } n \text{ 阶正定矩阵} \\
 (,) & \longmapsto & G = ((\alpha_i, \alpha_j))_{n \times n}
 \end{array}$$

问题 1) 不同基下度量矩阵之间的关系
2) 度量矩阵的最简形式

$V = \mathbb{R}^n$ 欧氏空间, 两组基

$$(\eta_1, \dots, \eta_n) = (\alpha_1, \dots, \alpha_n) P$$

$$\left. \begin{aligned} \alpha &= (\alpha_1, \dots, \alpha_n) x = (\eta_1, \dots, \eta_n) \bar{x} \\ \beta &= (\alpha_1, \dots, \alpha_n) y = (\eta_1, \dots, \eta_n) \bar{y} \end{aligned} \right\} \Rightarrow \begin{cases} x = P \bar{x} \\ y = P \bar{y} \end{cases}$$

设 (\cdot, \cdot) 在 $\alpha_1, \dots, \alpha_n$ 和 η_1, \dots, η_n 下的度量矩阵为 G 和 \bar{G} , 则

$$\left\{ \begin{aligned} (\alpha, \beta) &= x^T G y = \bar{x}^T P^T G P \bar{x} \\ (\alpha, \beta) &= \bar{x}^T \bar{G} \bar{y} \end{aligned} \right\} \Rightarrow \bar{G} = P^T G P$$

定义: 两矩阵 G, \bar{G} 称为 **相合**, 若存在可逆阵 P 使得

$$\bar{G} = P^T G P.$$

性质: 1) 内积在不同基下的度量矩阵相合.
2) 相合为等价关系.

实对称矩阵的相合分类, 以及相合标准形 (第八章)

度量矩阵的最简形式? 为了回答这一问题, 我们需要引入标准正交基.

定义: $V = n$ 维欧氏空间.

· 正交向量组 = 一组两两正交的非零向量

· 正交基 = 由正交向量组构成的基.

· 标准正交基 = 由单位向量组成的正交基.

例: \mathbb{R}^n , $((x_1, \dots, x_n)^T, (y_1, \dots, y_n)^T) := \sum_{i=1}^n x_i y_i$. 则

e_1, \dots, e_n 为标准正交基.

性质: 正交向量组线性无关.

证: 设 $\alpha_1, \dots, \alpha_r$ 为正交向量组, 则

$$(\alpha_i, \alpha_j) = \begin{cases} |\alpha_i|^2 \neq 0 & i=j \\ 0 & i \neq j \end{cases}$$

若 $\mu_1 \alpha_1 + \dots + \mu_r \alpha_r = 0$, 则

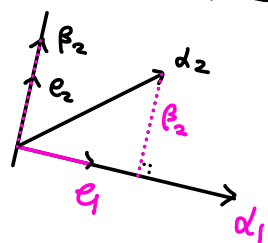
$$0 = (\alpha_i, \mu_1 \alpha_1 + \dots + \mu_r \alpha_r) = \sum_{j=1}^r \mu_j (\alpha_i, \alpha_j) = \mu_i |\alpha_i|^2$$

$\Rightarrow \mu_i = 0 \Rightarrow \alpha_1, \dots, \alpha_r$ 线性无关

定理 (Schmidt 正交化): 从欧氏空间的任意一组基出发, 可以构造一组标准正交基.

证: 设 $V = \langle \alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n \rangle$.

$$e_1 = \frac{\alpha_1}{|\alpha_1|}$$



找一个 $\langle e_1, \alpha_2 \rangle$ 中与 e_1 垂直的向量 $\beta = \alpha_2 - \lambda_1 e_1$. $e_1 \perp \beta \Rightarrow \lambda_1 = (\alpha_2, e_1)$. 即

$$\beta_2 = \alpha_2 - (\alpha_2, e_1) e_1 \neq 0 \Rightarrow e_2 = \frac{\beta_2}{|\beta_2|}$$

找一个 $\langle e_1, e_2, \alpha_3 \rangle$ 中与 e_1, e_2 垂直的向量 $\beta = \alpha_3 - \lambda_1 e_1 - \lambda_2 e_2$, 则

$$\beta_3 = \alpha_3 - (\alpha_3, e_1) e_1 - (\alpha_3, e_2) e_2 \neq 0 \Rightarrow e_3 = \frac{\beta_3}{|\beta_3|}$$

\vdots

找一个 $\langle e_1, e_2, \dots, e_{k-1}, \alpha_k \rangle$ 中与 e_1, \dots, e_{k-1} 垂直的向量 β

$$\beta_k = \alpha_k - \sum_{i=1}^{k-1} (\alpha_k, e_i) e_i$$

显然 $\beta_k \neq 0$ ($\forall k$) 否则 $\alpha_1, \dots, \alpha_k$ 线性相关.

$$\Rightarrow e_k = \frac{\beta_k}{|\beta_k|}$$

\vdots

直到 $k=n$, 就得到一组标准正交基 e_1, e_2, \dots, e_n , 满足

$$\langle e_1, \dots, e_k \rangle = \langle \alpha_1, \dots, \alpha_k \rangle \quad \forall 1 \leq k \leq n. \quad \square$$

例: 标准正交化:

$$\alpha_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}, \quad \alpha_2 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}, \quad \alpha_3 = \begin{pmatrix} -1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}, \quad \alpha_4 = \begin{pmatrix} 1 \\ -1 \\ 1 \end{pmatrix}$$

$$e_1 = \frac{\alpha_1}{|\alpha_1|} = \frac{1}{\sqrt{2}} \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}, \quad \beta_2 = \alpha_2 - (\alpha_2, e_1) e_1 = \alpha_2 - \frac{1}{2} \alpha_1 = \begin{pmatrix} \frac{1}{2} \\ -\frac{1}{2} \\ 1 \end{pmatrix}$$

$$\Rightarrow e_2 = \frac{\beta_2}{|\beta_2|} = \frac{1}{\sqrt{6}} \begin{pmatrix} 1 \\ -1 \\ 2 \end{pmatrix}, \quad \beta_3 = \alpha_3 - (\alpha_3, e_1) e_1 - (\alpha_3, e_2) e_2 = \frac{1}{3} \begin{pmatrix} -1 \\ 1 \\ 3 \end{pmatrix}$$

$$\Rightarrow e_3 = \frac{1}{\sqrt{12}} \begin{pmatrix} -1 \\ 1 \\ 3 \end{pmatrix}, \quad \beta_4 = \alpha_4 - \sum_{i=1}^3 (\alpha_4, e_i) e_i = \begin{pmatrix} 1 \\ -1 \\ 1 \end{pmatrix} \Rightarrow e_4 = \frac{1}{\sqrt{3}} \begin{pmatrix} 1 \\ -1 \\ 1 \end{pmatrix}$$