

### §3.3 带度量的向量空间

在解析几何中，对平面上的有向线段  $\vec{a}$  与  $\vec{b}$  可做点乘运算：

$$\vec{a} \cdot \vec{b} = |\vec{a}| |\vec{b}| \cos \langle \vec{a}, \vec{b} \rangle$$

其中， $\langle \vec{a}, \vec{b} \rangle$  表示有向线段  $\vec{a}$  与  $\vec{b}$  的夹角， $|\vec{a}|$

和  $|\vec{b}|$  分别为有向线段  $\vec{a}$  与  $\vec{b}$  的长度。利用点乘可得：

$$|\vec{a}| = \sqrt{\vec{a} \cdot \vec{a}}, \quad \cos \langle \vec{a}, \vec{b} \rangle = \frac{\vec{a} \cdot \vec{b}}{|\vec{a}| |\vec{b}|}$$

取定平面直角坐标系  $\{O; \vec{i}, \vec{j}\}$  后，设

$$\vec{a} = a_1 \vec{i} + a_2 \vec{j}, \quad \vec{b} = b_1 \vec{i} + b_2 \vec{j}$$

则易得

$$\vec{a} \cdot \vec{b} = a_1 b_1 + a_2 b_2$$

在几何中， $|\vec{a}|$  与  $\langle \vec{a}, \vec{b} \rangle$  均有直观的几何意义。但对一般的  $n$  元实向量

$$\alpha = (a_1, a_2, \dots, a_n), \beta = (b_1, b_2, \dots, b_n)$$

则无法直接讨论它们的长度与夹角。我们仿照点乘的坐标运算法，把

$$a_1b_1 + a_2b_2 + \dots + a_nb_n$$

当作向量  $\alpha$  与  $\beta$  的“点乘”，就可反向引入向量的长度与夹角的概念。

## 一、向量的内积

**定义** 设  $V$  是**实向量空间**。任取  $\alpha, \beta \in V$ ，设

$$\alpha = (a_1, a_2, \dots, a_n), \beta = (b_1, b_2, \dots, b_n)$$

则  $\alpha$  与  $\beta$  的**内积**  $(\alpha, \beta)$  规定为

$$(\alpha, \beta) = a_1b_1 + a_2b_2 + \dots + a_nb_n$$

设

$$\alpha = (a_1, a_2, \dots, a_n)^T, \beta = (b_1, b_2, \dots, b_n)^T,$$

则

$$(\alpha, \beta) = \alpha^T \beta = \beta^T \alpha$$

**性质** 设  $V$  是实向量空间。对任意  $\alpha, \beta, \gamma \in V$  及  $k \in \mathbb{R}$ ，均有

$$(1) (\alpha, \beta) = (\beta, \alpha)$$

$$(2) (\alpha + \beta, \gamma) = (\alpha, \gamma) + (\beta, \gamma)$$

$$(3) (k\alpha, \beta) = k(\alpha, \beta)$$

$$(4) (\alpha, \alpha) \geq 0, \text{ 且等号成立当且仅当 } \alpha = \theta$$

**定义 3.3.2** 定义了内积运算的实向量空间称为 **Euclid 空间**，简称为**欧氏空间**。

## 二、向量的度量

**定义 3.3.3** 设  $V$  是欧氏空间，任取  $\alpha \in V$ ，则  $\alpha$  的**长度**  $|\alpha|$  规定为

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

**注意：**

$$(1) \alpha \neq \theta \Rightarrow |\alpha| > 0;$$

$$(2) |\alpha| = 1 \Rightarrow \text{称 } \alpha \text{ 为} \textbf{单位向量};$$

(3)  $\alpha \neq \theta \Rightarrow \frac{1}{|\alpha|}\alpha$  是单位向量(称上述过程为对  $\alpha$  **单位化**);

$$(4) \quad \alpha = (a_1, a_2, \dots, a_n) \\ \Rightarrow |\alpha| = \sqrt{a_1^2 + a_2^2 + \dots + a_n^2}$$

**定理 3.3.1** 设  $V$  是欧氏空间, 则对任意  $\alpha, \beta \in V$  均有

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

上式称为 **Cauchy-Schwarz 不等式**。

**证** (1)  $\beta = \theta$ , 结论成立;

(2)  $\beta \neq \theta$ , 对任意实数  $x$ , 均有

$$(\alpha + x\beta, \alpha + x\beta) \geq 0$$

即

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

因  $x^2$  的系数大于零, 故

$$[2(\alpha, \beta)]^2 - 4(\beta, \beta)(\alpha, \alpha) \leq 0$$

即

$$(\alpha, \beta)^2 \leq (\alpha, \alpha)(\beta, \beta) = |\alpha|^2 |\beta|^2$$

于是

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

**定义 3.3.4** 设  $V$  是欧氏空间,  $\alpha, \beta \in V$ , 且  $\alpha, \beta$  均不是零向量, 则  $\alpha$  与  $\beta$  的**夹角**  $\langle \alpha, \beta \rangle$  规定为

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

这里  $0 \leq \langle \alpha, \beta \rangle \leq \pi$ 。

**定义 3.3.5** 若  $(\alpha, \beta) = 0$ , 则称向量  $\alpha$  与向量  $\beta$  **正交**, 记为  $\alpha \perp \beta$ 。

**例 3.3.1** 设  $A \in \mathbb{R}^{m \times n}$ , 则对任意  $\alpha \in R(A^T)$  与任意  $\beta \in N(A)$ , 均有  $\alpha \perp \beta$ 。

**性质 3.3.2** 设  $V$  是欧氏空间,  $\alpha$  与  $\beta$  是  $V$  中任意两个向量, 则有

(1) **三角不等式**:  $|\alpha + \beta| \leq |\alpha| + |\beta|$

(2) **勾股定理**: 若  $\alpha \perp \beta$ , 则

$$|\alpha + \beta|^2 = |\alpha|^2 + |\beta|^2$$

### 三、标准正交基

**定义 3.3.6** 设  $V$  是欧氏空间,  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$  是  $V$  中  $m$  个 **非零向量**。若  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$  两两正交, 则称  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$  是**正交向量组**。由单位向量构成的正交向量组称为**标准正交向量组**。

**例** 在欧氏空间  $\mathbf{R}^n$  中, 自然基是标准正交向量组。

**例** 在欧氏空间  $\mathbf{R}^n$  中, 单位向量本身也是标准正交向量组。

**定理 3.3.2** 设  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$  是欧氏空间  $V$  的一个正交向量组, 则  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$  线性无关。

**证** 设  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$  是正交向量组, 令

$$k_1\alpha_1 + \dots + k_m\alpha_m = \theta$$

两边同时与  $\alpha_1$  做内积, 得

$$(k_1\alpha_1 + \cdots + k_m\alpha_m, \alpha_1) = (\theta, \alpha_1)$$

$$\Rightarrow k_1(\alpha_1, \alpha_1) + k_2(\alpha_2, \alpha_1) + \cdots + k_m(\alpha_m, \alpha_1) = 0$$

因  $\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_m$  两两正交，故

$$(\alpha_2, \alpha_1) = 0, \cdots, (\alpha_m, \alpha_1) = 0$$

于是

$$k_1(\alpha_1, \alpha_1) = 0$$

又  $\alpha_1 \neq \theta$ ，故  $(\alpha_1, \alpha_1) > 0$ 。由此得  $k_1 = 0$ 。

同理可证  $k_2 = \cdots = k_m = 0$ 。所以  $\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_m$  线性无关。

设  $\alpha_1, \alpha_2$  线性无关，令

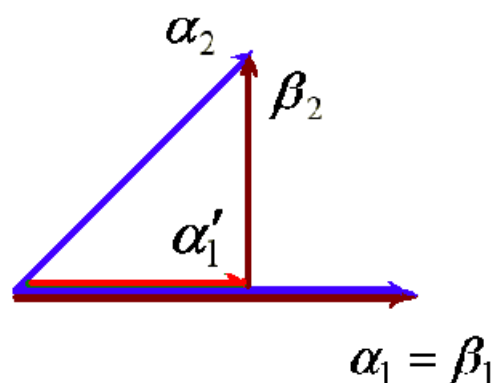
$$\beta_1 = \alpha_1, \alpha'_1 + \beta_2 = \alpha_2,$$

则

$$\alpha'_1 // \alpha_1 \Rightarrow \alpha'_1 = k_1\alpha_1$$

$$\Rightarrow \beta_2 = \alpha_2 - k_1\alpha_1 = \alpha_2 - k_1\beta_1$$

因要求  $\beta_2 \perp \beta_1$ ，故



$$0 = (\beta_2, \beta_1) = (\alpha_2 - k_1\beta_1, \beta_1) = (\alpha_2, \beta_1) - k_1(\beta_1, \beta_1)$$

又  $\beta_1 = \alpha_1 \neq \theta$ , 故  $(\beta_1, \beta_1) > 0$ 。从上式解得

$$k_1 = \frac{(\alpha_2, \beta_1)}{(\beta_1, \beta_1)}$$

已知  $\alpha_1, \alpha_2$  线性无关, 故  $\beta_2 \neq \theta$ 。于是  $\beta_1, \beta_2$  是正交向量组。

令  $\eta_1 = \frac{1}{|\beta_1|}\beta_1$ ,  $\eta_2 = \frac{1}{|\beta_2|}\beta_2$ , 则  $\eta_1, \eta_2$  是标准正交向量组, 而且,

$$\{\alpha_1\} \cong \{\eta_1\}, \quad \{\alpha_1, \alpha_2\} \cong \{\eta_1, \eta_2\}$$

**定理 3.3.3** 设  $V$  是欧氏空间,  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$  是  $V$  中  $m$  个线性无关的向量, 则  $V$  中存在  $m$  个标准正交的向量  $\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_m$ , 并且

$$\{\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_i\} \cong \{\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_i\}$$

$$i = 1, 2, \dots, m$$

**Schmidt 正交化方法:**

已知  $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3$  线性无关



1. 正交化:

$$\beta_1 = \alpha_1$$

$$\beta_2 = \alpha_2 - \frac{(\alpha_2, \beta_1)}{(\beta_1, \beta_1)} \beta_1$$

$$\beta_3 = \alpha_3 - \frac{(\alpha_3, \beta_1)}{(\beta_1, \beta_1)} \beta_1 - \frac{(\alpha_3, \beta_2)}{(\beta_2, \beta_2)} \beta_2$$

2. 单位化:

$$\eta_1 = \frac{1}{|\beta_1|} \beta_1, \quad \eta_2 = \frac{1}{|\beta_2|} \beta_2, \quad \eta_3 = \frac{1}{|\beta_3|} \beta_3$$

**例** 已知 $\mathbf{R}^3$ 中的

$$\alpha_1 = (1,1,1), \alpha_2 = (1,1,0), \alpha_3 = (1,0,0)$$

求三个标准正交的向量。

**解** 1. 正交化

$$\beta_1 = \alpha_1,$$

$$\beta_2 = \alpha_2 - \frac{(\alpha_2, \beta_1)}{(\beta_1, \beta_1)} \beta_1 = (1,1,0) - \frac{2}{3}(1,1,1) = \left(\frac{1}{3}, \frac{1}{3}, -\frac{2}{3}\right)$$

$$\begin{aligned}\beta_3 &= \alpha_3 - \frac{(\alpha_3, \beta_1)}{(\beta_1, \beta_1)} \beta_1 - \frac{(\alpha_3, \beta_2)}{(\beta_2, \beta_2)} \beta_2 \\ &= (1, 0, 0) - \frac{1}{3}(1, 1, 1) - \frac{1/3}{6/9} \left( \frac{1}{3}, \frac{1}{3}, -\frac{2}{3} \right) = \left( \frac{1}{2}, -\frac{1}{2}, 0 \right);\end{aligned}$$

## 2. 单位化

$$\eta_1 = \frac{1}{|\beta_1|} \beta_1 = \left( \frac{1}{\sqrt{3}}, \frac{1}{\sqrt{3}}, \frac{1}{\sqrt{3}} \right)$$

$$\eta_2 = \frac{1}{|\beta_2|} \beta_2 = \left( \frac{1}{\sqrt{6}}, \frac{1}{\sqrt{6}}, -\frac{2}{\sqrt{6}} \right)$$

$$\eta_3 = \frac{1}{|\beta_3|} \beta_3 = \left( \frac{1}{\sqrt{2}}, -\frac{1}{\sqrt{2}}, 0 \right)$$

则  $\eta_1, \eta_2, \eta_3$  即为所求的一个标准正交向量组。

**定义 3.3.7** 设  $V$  是欧氏空间，则  $V$  中由正交向量组构成的基称为**正交基**， $V$  中由标准正交向量组构成的基称为**标准正交基**。

**例** 欧氏空间  $\mathbf{R}^n$  的自然基  $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n$  即是标准正交基。

**定理 3.3.4** 设  $V \subseteq \mathbf{R}^n$  是欧氏空间, 且  $V \neq \{\theta\}$ , 则  $V$  一定存在标准正交基。

**例** 已知欧氏空间  $\mathbf{R}^3$  中的两个标准正交向量  $\eta_1 = (\frac{1}{\sqrt{3}}, \frac{1}{\sqrt{3}}, \frac{1}{\sqrt{3}}), \eta_2 = (\frac{1}{\sqrt{2}}, -\frac{1}{\sqrt{2}}, 0)$ , 把  $\eta_1, \eta_2$  扩充为  $\mathbf{R}^3$  的标准正交基。

**解** 1. 把  $\eta_1, \eta_2$  扩充为  $\mathbf{R}^3$  的一个基:

取向量  $\alpha_3 = (0, 0, 1)$ , 易证  $\eta_1, \eta_2, \alpha_3$  线性无关, 因此它们是  $\mathbf{R}^3$  的一个基。

2. 把  $\eta_1, \eta_2, \alpha_3$  化为  $\mathbf{R}^3$  的一个正交基:

令

$$\begin{aligned}\beta_3 &= \alpha_3 - \frac{(\alpha_3, \eta_1)}{(\eta_1, \eta_1)} \eta_1 - \frac{(\alpha_3, \eta_2)}{(\eta_2, \eta_2)} \eta_2 \\ &= (0, 0, 1) - \frac{1}{\sqrt{3}} \left( \frac{1}{\sqrt{3}}, \frac{1}{\sqrt{3}}, \frac{1}{\sqrt{3}} \right) \\ &= \left( -\frac{1}{3}, -\frac{1}{3}, \frac{2}{3} \right)\end{aligned}$$

则  $\eta_1, \eta_2, \beta_3$  两两正交, 且无零向量, 因此它们是  $\mathbf{R}^3$  的一

个正交基。

3. 把  $\eta_1, \eta_2, \beta_3$  化为  $\mathbf{R}^3$  的一个标准正交基:

令

$$\eta_3 = \frac{1}{|\beta_3|} \beta_3 = \left(-\frac{1}{\sqrt{6}}, -\frac{1}{\sqrt{6}}, \frac{2}{\sqrt{6}}\right)$$

则  $\eta_1, \eta_2, \eta_3$  即为  $\mathbf{R}^3$  的一个标准正交基。

#### 四、正交矩阵

**定义 3.3.8** 设  $A \in \mathbf{R}^{n \times n}$ , 若  $A^T A = I$ , 则称  $A$  是**正交矩阵**。

显然, 正交矩阵  $A$  满足  $A^{-1} = A^T$ 。

设  $A = [a_{ij}]_{n \times n}$  为正交矩阵,

$$\alpha_1 = \begin{pmatrix} a_{11} \\ a_{21} \\ \vdots \\ a_{n1} \end{pmatrix}, \quad \alpha_2 = \begin{pmatrix} a_{12} \\ a_{22} \\ \vdots \\ a_{n2} \end{pmatrix}, \quad \dots, \quad \alpha_n = \begin{pmatrix} a_{1n} \\ a_{2n} \\ \vdots \\ a_{nn} \end{pmatrix}$$

为  $\mathbf{A}$  的列向量组。

由  $\mathbf{A}^T \mathbf{A} = \mathbf{A} \mathbf{A}^T = \mathbf{I}$  得

$$\begin{aligned} \mathbf{A}^T \mathbf{A} &= \begin{pmatrix} \alpha_1^T \\ \alpha_2^T \\ \vdots \\ \alpha_n^T \end{pmatrix} [\alpha_1 \quad \alpha_2 \quad \cdots \quad \alpha_n] \\ &= \begin{pmatrix} \alpha_1^T \alpha_1 & \alpha_1^T \alpha_2 & \cdots & \alpha_1^T \alpha_n \\ \alpha_2^T \alpha_1 & \alpha_2^T \alpha_2 & \cdots & \alpha_2^T \alpha_n \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ \alpha_n^T \alpha_1 & \alpha_n^T \alpha_2 & \cdots & \alpha_n^T \alpha_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & 1 & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & 1 \end{pmatrix} \end{aligned}$$

所以

$$\alpha_i^T \alpha_j = \begin{cases} 1, & i = j \\ 0, & i \neq j \end{cases}$$

又  $\alpha_i \in \mathbf{R}^n$  (欧氏空间), 且

$$\alpha_i^T \alpha_j = (a_{1i} \quad a_{2i} \quad \cdots \quad a_{ni}) \begin{pmatrix} a_{1j} \\ a_{2j} \\ \vdots \\ a_{nj} \end{pmatrix}$$

$$= a_{1i}a_{1j} + a_{2i}a_{2j} + \cdots + a_{ni}a_{nj}$$

$$= (\alpha_i, \alpha_j) \quad (\alpha_i \text{ 与 } \alpha_j \text{ 的内积})$$

故有

$$(\alpha_i, \alpha_j) = \begin{cases} 1, & i = j \\ 0, & i \neq j \end{cases}$$

即  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$  是  $\mathbf{R}^n$  中的标准正交向量组。

**定理 3.3.5** 设  $A \in \mathbf{R}^{n \times n}$ , 则  $A$  是正交矩阵的充分必要条件是  $A$  的列（行）向量组是标准正交的。

**例** 设  $B = I_3 - 2\alpha^T \alpha$ , 其中  $\alpha = (\frac{2}{3}, \frac{1}{3}, \frac{2}{3})$ 。证明:

$B$  是正交矩阵。

**证明: (法一)**

$$\boldsymbol{\alpha}^{\mathrm{T}} \boldsymbol{\alpha} = \begin{pmatrix} \frac{2}{3} \\ \frac{1}{3} \\ \frac{2}{3} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \frac{2}{3} & \frac{1}{3} & \frac{2}{3} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \frac{4}{9} & \frac{2}{9} & \frac{4}{9} \\ \frac{2}{9} & \frac{1}{9} & \frac{2}{9} \\ \frac{4}{9} & \frac{2}{9} & \frac{4}{9} \end{pmatrix}$$

$$\boldsymbol{B} = \boldsymbol{I}_3 - 2\boldsymbol{\alpha}^{\mathrm{T}} \boldsymbol{\alpha} = \begin{pmatrix} 1 & -\frac{4}{9} & -\frac{8}{9} \\ -\frac{4}{9} & \frac{7}{9} & -\frac{4}{9} \\ -\frac{8}{9} & -\frac{4}{9} & \frac{1}{9} \end{pmatrix}$$

$\therefore \boldsymbol{B}$  的列向量组标准正交,

$\therefore \boldsymbol{B}$  是正交矩阵。

(法二)  $\therefore \boldsymbol{B}^{\mathrm{T}} = (\boldsymbol{I} - 2\boldsymbol{\alpha}^{\mathrm{T}} \boldsymbol{\alpha})^{\mathrm{T}}$

$$= \boldsymbol{I}^{\mathrm{T}} - (2\boldsymbol{\alpha}^{\mathrm{T}} \boldsymbol{\alpha})^{\mathrm{T}}$$

$$= \boldsymbol{I} - 2(\boldsymbol{\alpha}^{\mathrm{T}} \boldsymbol{\alpha})^{\mathrm{T}}$$

$$= \mathbf{I} - 2\boldsymbol{\alpha}^{\mathrm{T}}(\boldsymbol{\alpha}^{\mathrm{T}})^{\mathrm{T}} = \mathbf{B}$$

$$\therefore \mathbf{B}^{\mathrm{T}}\mathbf{B} = \mathbf{B}^2 = (\mathbf{I} - 2\boldsymbol{\alpha}^{\mathrm{T}}\boldsymbol{\alpha})^2$$

$$= \mathbf{I}^2 - 2\mathbf{I}(2\boldsymbol{\alpha}^{\mathrm{T}}\boldsymbol{\alpha}) + (2\boldsymbol{\alpha}^{\mathrm{T}}\boldsymbol{\alpha})^2$$

$$= \mathbf{I} - 4\boldsymbol{\alpha}^{\mathrm{T}}\boldsymbol{\alpha} + 4(\boldsymbol{\alpha}^{\mathrm{T}}\boldsymbol{\alpha})^2$$

又  $(\boldsymbol{\alpha}^{\mathrm{T}}\boldsymbol{\alpha})^2 = (\boldsymbol{\alpha}^{\mathrm{T}}\boldsymbol{\alpha})(\boldsymbol{\alpha}^{\mathrm{T}}\boldsymbol{\alpha}) = \boldsymbol{\alpha}^{\mathrm{T}}(\boldsymbol{\alpha}\boldsymbol{\alpha}^{\mathrm{T}})\boldsymbol{\alpha}$ ，而

$$\boldsymbol{\alpha}\boldsymbol{\alpha}^{\mathrm{T}} = \left(\frac{2}{3}, \frac{1}{3}, \frac{2}{3}\right) \begin{pmatrix} \frac{2}{3} \\ \frac{1}{3} \\ \frac{2}{3} \end{pmatrix} = \left(\frac{2}{3}\right)^2 + \left(\frac{1}{3}\right)^2 + \left(\frac{2}{3}\right)^2 = 1$$

故  $(\boldsymbol{\alpha}^{\mathrm{T}}\boldsymbol{\alpha})^2 = \boldsymbol{\alpha}^{\mathrm{T}}\boldsymbol{\alpha}$ 。所以

$$\mathbf{B}^{\mathrm{T}}\mathbf{B} = \mathbf{I} - 4\boldsymbol{\alpha}^{\mathrm{T}}\boldsymbol{\alpha} + 4\boldsymbol{\alpha}^{\mathrm{T}}\boldsymbol{\alpha} = \mathbf{I}$$

于是， $\mathbf{B}$  是正交矩阵。



**例 3.3.6** 设  $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ ，证明：若  $A$  可逆，则  $A$  可表示为

$$A = QR$$

其中  $Q$  是  $n$  阶正交矩阵， $R$  是  $n$  阶可逆上三角阵。上式称为实方阵  $A$  的**正交分解**。

**小结：** 1) 重点； 2) 难点； 3) 注意点。

**作业：** 习题： **P164** 17, 19, 21, 24, 29