

## 第三章 内积空间

### 1.3 单位正交基

设  $\dim(V) = n$ ,  $\mathbf{e}_1, \dots, \mathbf{e}_n$  是  $V$  中两两正交的单位向量. 称为  $V$  的一组单位正交基. 根据第三章第一讲引理 1.15 (ii),  $\mathbf{e}_1, \dots, \mathbf{e}_n$  是  $V$  的一组基.

**例 1.17** 在标准欧式空间  $\mathbb{R}^n$  中, 标准基  $\mathbf{e}_1, \dots, \mathbf{e}_n$  是一组标准正交基. 在  $\mathbb{R}^2$  中,

$$\mathbf{u} = (\cos(\theta), \sin(\theta))^t, \quad \mathbf{v} = (-\sin(\theta), \cos(\theta))$$

是一组标准正交基.

**定理 1.18 (Gram-Schmidt 正交化)** 设  $\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_k \in V$  线性无关. 则存在两两正交的单位向量  $\epsilon_1, \dots, \epsilon_k$  使得

$$\langle \mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_i \rangle = \langle \epsilon_1, \dots, \epsilon_i \rangle,$$

$i = 1, 2, \dots, k$ . 特别地,  $V$  有单位正交基.

证明. 对  $k$  归纳. 当  $k = 1$  时, 取  $\epsilon_1$  为  $\mathbf{v}_1$  的单位化向量即可. 设存在两两正交的单位向量  $\epsilon_1, \dots, \epsilon_{i-1}$  使得

$$\langle \mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_{i-1} \rangle = \langle \epsilon_1, \dots, \epsilon_{i-1} \rangle.$$

令

$$\epsilon'_i = \mathbf{v}_i - (\mathbf{v}_i | \epsilon_1) \epsilon_1 - \cdots - (\mathbf{v}_i | \epsilon_{i-1}) \epsilon_{i-1}. \quad (1)$$

我们先来验证

$$\underbrace{\langle \mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_{i-1}, \mathbf{v}_i \rangle}_{V_i} = \underbrace{\langle \epsilon_1, \dots, \epsilon_{i-1}, \epsilon'_i \rangle}_{W'_i}. \quad (2)$$

根据 (1),  $\mathbf{v}_i \in W'_i$ . 而归纳假设蕴含  $\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_{i-1} \in W'_i$ . 故  $V_i \subset W'_i$ . 反之, 归纳假设蕴含  $\langle \epsilon_1, \dots, \epsilon_{i-1} \rangle \subset V_i$ , 而 (1) 蕴含  $\epsilon'_i \in \langle \epsilon_1, \dots, \epsilon_{i-1}, \mathbf{v}_i \rangle$ . 故  $\epsilon'_i \in V_i$ . 由此得出  $W'_i \subset V_i$ . 等式 (2) 成立. 特别地, 我们有  $\dim(W'_i) = i$ . 故  $\epsilon'_i \neq \mathbf{0}$ .

我们利用 (1) 计算得:

$$(\epsilon'_i | \epsilon_j) = (\mathbf{v}_i | \epsilon_j) - \sum_{\ell=1}^{k-1} (\mathbf{v}_k | \epsilon_\ell)(\epsilon_\ell | \epsilon_j) = (\mathbf{v}_i | \epsilon_j) - (\mathbf{v}_i | \epsilon_j) = 0.$$

故  $\epsilon'_i$  与  $\epsilon_j$  正交. 令  $\epsilon_i$  是  $\epsilon'_i$  的单位化向量. 则  $\epsilon_1, \dots, \epsilon_{i-1}, \epsilon_i$  是两两正交的单位向量. 根据 (2),  $\langle \mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_i \rangle = \langle \epsilon_1, \dots, \epsilon_i \rangle$ .

□

**例 1.19** 设  $\mathbb{R}^4$  是标准欧式空间,

$$\mathbf{u}_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}, \quad \mathbf{u}_2 = \begin{pmatrix} 0 \\ -1 \\ 1 \\ -1 \end{pmatrix}, \quad \mathbf{u}_3 = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}.$$

计算子空间  $U = \langle \mathbf{u}_1, \mathbf{u}_2, \mathbf{u}_3 \rangle$  的一组单位正交基.

解. 由 Gram-Schmidt 正交化得

$$\epsilon_1 = \frac{\mathbf{u}_1}{\|\mathbf{u}_1\|} = \frac{1}{\sqrt{2}}\mathbf{u}_1.$$

$$\epsilon'_2 = \mathbf{u}_2 - (\mathbf{u}_2 | \epsilon_1) \epsilon_1 = \mathbf{u}_2 - \|\mathbf{u}_1\|^{-2} (\mathbf{u}_2 | \mathbf{u}_1) \mathbf{u}_1 = \mathbf{u}_2 - \frac{1}{2} \mathbf{u}_1 = \begin{pmatrix} -\frac{1}{2} \\ -1 \\ \frac{1}{2} \\ -1 \end{pmatrix}.$$

$$\epsilon_2 = \frac{\epsilon'_2}{\|\epsilon_2\|} = \frac{1}{\sqrt{10}} \begin{pmatrix} -1 \\ -2 \\ 1 \\ -2 \end{pmatrix}.$$

$$\epsilon'_3 = \mathbf{u}_3 - (\mathbf{u}_3 | \epsilon_1) \epsilon_1 - (\mathbf{u}_3 | \epsilon_2) \epsilon_2 = \frac{1}{5} \begin{pmatrix} -2 \\ 1 \\ 2 \\ 1 \end{pmatrix}.$$

$$\epsilon_3 = \frac{1}{\sqrt{10}} \begin{pmatrix} -2 \\ 1 \\ 2 \\ 1 \end{pmatrix}.$$

于是,  $U$  得一组单位正交基是  $\epsilon_1, \epsilon_2, \epsilon_3$ .  $\square$

**注解 1.20** 定理 1.18 的证明称为 *Gram-Schmidt 正交化*.  
该定理说明

$$\epsilon_i \in \langle \mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_i \rangle \quad \text{和} \quad \mathbf{v}_i = \langle \epsilon_1, \dots, \epsilon_i \rangle.$$

故存在上三角的矩阵  $S, T \in M_k(\mathbb{R})$  使得

$$(\epsilon_1, \dots, \epsilon_k) = (\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_k)S \quad \text{和} \quad (\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_k) = (\epsilon_1, \dots, \epsilon_k)T.$$

因为  $\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_k$  和  $\epsilon_1, \dots, \epsilon_k$  是两组线性无关的向量, 所以  $S, T$  都是可逆的. 下面证明:

$$T = \begin{pmatrix} (\mathbf{v}_1|\epsilon_1) & (\mathbf{v}_2|\epsilon_1) & \cdots & (\mathbf{v}_k|\epsilon_1) \\ & (\mathbf{v}_2|\epsilon_2) & \cdots & (\mathbf{v}_k|\epsilon_2) \\ & \ddots & \vdots & \\ & & & (\mathbf{v}_k|\epsilon_k) \end{pmatrix}. \quad (3)$$

设  $T = (t_{i,j})_{k \times k}$ . 因为  $T$  是上三角形矩阵, 所以

$$\mathbf{v}_j = t_{1,j}\epsilon_1 + \cdots + t_{j,j}\epsilon_j.$$

设  $i \in \{1, 2, \dots, j\}$ . 我们计算

$$(\mathbf{v}_j|\epsilon_i) = \left( \sum_{\ell=1}^j t_{\ell,j}(\epsilon_\ell|\epsilon_i) \right) = \sum_{\ell=1}^j t_{\ell,j}(\epsilon_\ell|\epsilon_i) = t_{i,j}.$$

于是, (3) 成立.  $\square$

**命题 1.21** 设  $V$  的一组单位正交基是  $\mathbf{e}_1, \dots, \mathbf{e}_n$ ,  $\mathbf{x}, \mathbf{y} \in V$  在这组基下的坐标分别是  $(x_1, \dots, x_n)^t$  和  $(y_1, \dots, y_n)^t$ . 则

$$(\mathbf{x}|\mathbf{y}) = x_1y_1 + \cdots + x_ny_n.$$

证明. 因为  $G(\mathbf{e}_1, \dots, \mathbf{e}_n) = E_n$ , 所以第三章第一讲命题 1.7 蕴含结论.  $\square$

**命题 1.22** 设  $V$  的一组单位正交基是  $\mathbf{e}_1, \dots, \mathbf{e}_n$ ,  $\mathbf{x} \in V$ . 则  $\mathbf{x}$  在该基下的第  $i$  个坐标分量是  $(\mathbf{x}|\mathbf{e}_i)$ ,  $i = 1, 2, \dots, n$ .

证明. 设  $\mathbf{x}$  在  $\mathbf{e}_1, \dots, \mathbf{e}_n$  下的坐标是  $(x_1, \dots, x_n)^t$ . 则

$$(\mathbf{x}|\mathbf{e}_i) = \left( \sum_{j=1}^n x_j \mathbf{e}_j |\mathbf{e}_i \right) = \sum_{j=1}^n x_j (\mathbf{e}_j |\mathbf{e}_i) = \sum_{j=1}^n x_j \delta_{j,i} = x_i. \quad \square$$

**定理 1.23** 设  $V$  和  $W$  是两个  $n$ -维欧氏空间, 其中的内积分别记为  $(|)_V$  和  $(|)_W$ . 则存在线性同构  $\phi: V \rightarrow W$  满足对任意  $\mathbf{x}, \mathbf{y} \in V$ ,

$$(\mathbf{x}|\mathbf{y})_V = (\phi(\mathbf{x})|\phi(\mathbf{y}))_W.$$

证明. 设  $\mathbf{e}_1, \dots, \mathbf{e}_n$  是  $V$  的一组单位正交基, 而  $\epsilon_1, \dots, \epsilon_n$  是  $W$  的一组单位正交基. 则存在线性映射  $\phi$  使得  $\phi(\mathbf{e}_i) = \epsilon_i$ ,  $i = 1, 2, \dots, n$ . (第一章第二讲定理 4.11). 进而,  $\phi$  是线性同构(第一章第二讲定理 4.12 的证明). 设  $\mathbf{x} = x_1 \mathbf{e}_1 + \dots + x_n \mathbf{e}_n$  和  $\mathbf{y} = y_1 \mathbf{e}_1 + \dots + y_n \mathbf{e}_n$ . 根据命题 1.21,

$$(\mathbf{x}|\mathbf{y})_V = x_1 y_1 + \dots + x_n y_n.$$

因为  $\phi(\mathbf{x}) = x_1 \epsilon_1 + \dots + x_n \epsilon_n$  和  $\phi(\mathbf{y}) = y_1 \epsilon_1 + \dots + y_n \epsilon_n$ , 所以命题 1.21 蕴含

$$(\phi(\mathbf{x})|\phi(\mathbf{y}))_W = x_1 y_1 + \dots + x_n y_n.$$

我们有  $(\mathbf{x}|\mathbf{y})_V = (\phi(\mathbf{x})|\phi(\mathbf{y}))_W$ .  $\square$

## 2 正交补

**定义 2.1** 设  $U_1, U_2 \subset V$  是子空间. 如果对于任意的  $\mathbf{u}_1 \in U_1$  和  $\mathbf{u}_2 \in U_2$  我们有  $\mathbf{u}_1 \perp \mathbf{u}_2$ , 则称  $U_1$  和  $U_2$  正交, 记为  $U_1 \perp U_2$ .

记号. 设  $\mathbf{x} \in V$  且  $S \subset V$ . 如果  $\mathbf{x}$  与  $S$  中元素都正交, 则记为  $\mathbf{x} \perp S$ .

**定理 2.2** 设  $U \subset V$  是子空间. 令  $U^\perp := \{\mathbf{x} \in V \mid \mathbf{x} \perp U\}$ . 则

- (i)  $U^\perp$  是子空间且  $U \perp U^\perp$ ;
- (ii)  $V = U \oplus U^\perp$  (称  $U^\perp$  是  $U$  的正交补).
- (iii)  $(U^\perp)^\perp = U$ .

**证明.** (i) 设  $\mathbf{x}, \mathbf{y} \in U^\perp$  和  $\alpha, \beta \in \mathbb{R}$ . 则对任意  $\mathbf{u} \in U$ ,

$$(\alpha\mathbf{x} + \beta\mathbf{y}|\mathbf{u}) = \alpha(\mathbf{x}|\mathbf{u}) + \beta(\mathbf{y}|\mathbf{u}) = 0.$$

于是,  $(\alpha\mathbf{x} + \beta\mathbf{y}) \perp \mathbf{u}$ . 我们得到  $\alpha\mathbf{x} + \beta\mathbf{y} \in U^\perp$ . 由  $U^\perp$  的定义可知,  $U \perp U^\perp$ .

(ii) 设  $\mathbf{x} \in U \cap U^\perp$ . 则  $\mathbf{x} \perp \mathbf{x} = 0$ . 于是,  $\mathbf{x} = \mathbf{0}$  (第三章第一讲引理 1.15 (i)). 我们只要证明  $V = U + U^\perp$  即可. 如果  $U = \{\mathbf{0}\}$ , 则  $U^\perp = V$ . 结论显然成立. 设  $U \neq \{\mathbf{0}\}$ . 根据定理 1.18,  $U$  有单位正交基. 设其为  $\{\mathbf{e}_1, \dots, \mathbf{e}_d\}$ . 对任意向量  $\mathbf{x} \in V$ , 令

$$\mathbf{y} = (\mathbf{x}|\mathbf{e}_1)\mathbf{e}_1 + \cdots + (\mathbf{x}|\mathbf{e}_d)\mathbf{e}_d$$

和  $\mathbf{z} = \mathbf{x} - \mathbf{y}$ . 因为  $\mathbf{y} \in U$ , 所以我们只要证明  $\mathbf{z} \in U^\perp$  即可. 设  $\mathbf{u}$  是  $U$  中任意向量. 则存在  $\alpha_1, \dots, \alpha_d \in \mathbb{R}$ , 使得  $\mathbf{u} = \alpha_1 \mathbf{e}_1 + \dots + \alpha_d \mathbf{e}_d$ . 于是,

$$(\mathbf{z}|\mathbf{u}) = (\mathbf{x}-\mathbf{y}|\mathbf{u}) = (\mathbf{x}|\mathbf{u}) - (\mathbf{y}|\mathbf{u}) = \sum_{i=1}^d \alpha_i (\mathbf{x}|\mathbf{e}_i) - \sum_{i=1}^d \alpha_i (\mathbf{y}|\mathbf{e}_i) = 0.$$

(iii) 由正交补得定义可知  $U \subset (U^\perp)^\perp$ . 根据 (ii),

$$V = U \oplus U^\perp = U^\perp \oplus (U^\perp)^\perp.$$

于是,  $\dim(U) = \dim((U^\perp)^\perp)$  (第一章第二讲命题 4.16). 根据第一章第二讲命题 4.15 (i), 我们得到  $U = (U^\perp)^\perp$ .  $\square$

**推论 2.3** 设  $\mathbf{e}_1, \dots, \mathbf{e}_d$  是  $V$  中的单位正交向量. 则  $\mathbf{e}_1, \dots, \mathbf{e}_d$  可扩充为  $V$  的一组单位正交基.

**证明.** 设  $U = \langle \mathbf{e}_1, \dots, \mathbf{e}_d \rangle$ . 则  $U^\perp$  有一组单位正交基  $\mathbf{e}_{d+1}, \dots, \mathbf{e}_n$ . 根据定理 2.2,  $\mathbf{e}_1, \dots, \mathbf{e}_d, \mathbf{e}_{d+1}, \dots, \mathbf{e}_n$  是  $V$  的一组单位正交基.  $\square$

**注解 2.4** 上述推论也可以由 Gram-Schmidt 正交化直接得出. 这是因为从  $\mathbf{e}_1, \dots, \mathbf{e}_d$  出发可以得到  $V$  的一组基  $\mathbf{e}_1, \dots, \mathbf{e}_d, \mathbf{v}_{d+1}, \dots, \mathbf{v}_n$ . 对这组基做 Gram-Schmidt 正交化得到的单位正交基的前  $d$  个元素仍然是  $\mathbf{e}_1, \dots, \mathbf{e}_d$ .

**例 2.5** 设标准欧式空间  $\mathbb{R}^3$  的标准基是  $\mathbf{e}_1, \mathbf{e}_2, \mathbf{e}_3$ . 则  $\langle \mathbf{e}_1 \rangle^\perp = \langle \mathbf{e}_2, \mathbf{e}_3 \rangle$ .

$$\langle \mathbf{e}_1 \rangle^{\perp\perp} = \langle \mathbf{e}_2, \mathbf{e}_3 \rangle^\perp = \langle \mathbf{e}_1 \rangle. \quad \square$$

例 2.6 设  $\mathbb{R}^4$  是标准欧式空间,

$$\mathbf{u}_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}, \quad \mathbf{u}_2 = \begin{pmatrix} 0 \\ -1 \\ 1 \\ -1 \end{pmatrix}, \quad \mathbf{u}_3 = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}.$$

计算子空间  $\langle \mathbf{u}_1, \mathbf{u}_2, \mathbf{u}_3 \rangle^\perp$  的一组基.

解. 注意到  $\mathbf{x} = (x_1, x_2, x_3)^t \in \langle \mathbf{u}_1, \mathbf{u}_2, \mathbf{u}_3 \rangle^\perp$  当且仅当  $(\mathbf{x}|\mathbf{u}_1) = (\mathbf{x}|\mathbf{u}_2) = (\mathbf{x}|\mathbf{u}_3) = \mathbf{0}$ . 即

$$(\mathbf{u}_1^t, \mathbf{u}_2^t, \mathbf{u}_3^t)\mathbf{x} = \mathbf{0} \iff \begin{pmatrix} 1 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & -1 & 1 & -1 \\ 1 & 1 & 1 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ x_4 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}.$$

换言之,  $\langle \mathbf{u}_1, \mathbf{u}_2, \mathbf{u}_3 \rangle^\perp$  是上述方程组的解空间. 直接计算该解空间的基是  $(0, 1, 0, -1)^t$ .  $\square$

例 2.7 设标准欧式空间  $\mathbb{R}^3$  中子空间  $U$  是方程组

$$\begin{cases} x_1 + x_2 - x_3 = 0 \\ 2x_1 + 3x_2 = 0 \end{cases}$$

的解空间. 求  $U^\perp$  的一组基.

解. 上述方程组的系数矩阵

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 1 & -1 \\ 2 & 3 & 0 \end{pmatrix}.$$

由方程组可知  $\vec{A}_1^t, \vec{A}_2^t \in U^\perp$ . 因为  $\text{rank}(A) + \dim(U) = 3$ , 所以  $U^\perp = \langle \vec{A}_1^t, \vec{A}_2^t \rangle$ . (定理 2.2). 因为  $\text{rank}(A) = 2$ , 所以  $U^\perp$  的一组基是  $\vec{A}_1^t, \vec{A}_2^t$ .  $\square$

### 3 正交投影

设  $\mathbf{x} \in V$ ,  $W$  是  $V$  的子空间,  $\pi_W$  是关于直和分解  $V = W \oplus W^\perp$  从  $V$  到  $W$  的投影. 则  $\pi_W(\mathbf{x})$  称为  $\mathbf{x}$  在  $W$  中的正交投影.

**命题 3.1** 利用上面的记号,

(i) 设  $\mathbf{y} \in W$ . 则  $\mathbf{y}$  是  $\mathbf{x}$  在  $W$  中的正交投影当且仅当  $(\mathbf{x} - \mathbf{y}) \perp W$ .

(ii) 设  $\mathbf{y}$  是  $\mathbf{x}$  在  $W$  中的投影. 则对任意  $\mathbf{w} \in W$ ,

$$\|\mathbf{x} - \mathbf{y}\| \leq \|\mathbf{x} - \mathbf{w}\|.$$

证明. (i) 设  $\pi_{W^\perp}$  是从  $V$  到  $W^\perp$  关于直和  $V = W \oplus W^\perp$  的投影. 如果  $\mathbf{y} = \pi_W(\mathbf{x})$ . 则

$$\mathbf{x} = \mathbf{y} + \pi_{W^\perp}(\mathbf{x}) \implies \mathbf{x} - \mathbf{y} = \pi_{W^\perp}(\mathbf{x}) \in W^\perp \implies (\mathbf{x} - \mathbf{y}) \perp W.$$

反之, 设  $\mathbf{z} := \mathbf{x} - \mathbf{y} \in W^\perp$ . 则  $\mathbf{x} = \mathbf{y} + \mathbf{z} = \pi_W(\mathbf{x}) + \pi_{W^\perp}(\mathbf{x})$ . 根据  $\mathbf{x}$  在直和分解  $V = W \oplus W^\perp$  分解中的唯一性, 我们

有  $\mathbf{y} = \pi_W(\mathbf{x})$  和  $\mathbf{z} = \pi_{W^\perp}(\mathbf{x})$ . 特别地,  $\mathbf{y}$  是  $\mathbf{x}$  在  $W$  中的正交投影.

(ii) 注意到  $\mathbf{x} - \mathbf{w} = (\mathbf{x} - \mathbf{y}) + (\mathbf{y} - \mathbf{w})$ . 由 (i) 和  $\mathbf{y} - \mathbf{w} \in W$  可知,  $(\mathbf{x} - \mathbf{y}) \perp (\mathbf{y} - \mathbf{w})$ . 再利用勾股定理得到

$$\|\mathbf{x} - \mathbf{w}\|^2 = \|\mathbf{x} - \mathbf{y}\|^2 + \|\mathbf{y} - \mathbf{w}\|^2 \geq \|\mathbf{x} - \mathbf{y}\|^2.$$

故  $\|\mathbf{x} - \mathbf{y}\| \leq \|\mathbf{x} - \mathbf{w}\|$ .  $\square$

根据上述命题 (ii), 我们把  $\|\mathbf{x} - \pi_W(\mathbf{x})\|$  称为  $\mathbf{x}$  到  $W$  的距离, 记为  $d(\mathbf{x}, W)$ .

**定理 3.2** 设  $\mathbf{x} \in V$ ,  $W$  是  $V$  的子空间,  $\mathbf{w}_1, \dots, \mathbf{w}_d$  是  $W$  的一组基. 则

$$d(\mathbf{x}, W)^2 = \frac{\det(G(\mathbf{x}, \mathbf{w}_1, \dots, \mathbf{w}_d))}{\det(G(\mathbf{w}_1, \dots, \mathbf{w}_d))}.$$

证明. 因为  $\mathbf{x} = \pi_W(\mathbf{x}) + \pi_{W^\perp}(\mathbf{x})$ , 所以

$$\begin{aligned} \det(G(\mathbf{x}, \mathbf{w}_1, \dots, \mathbf{w}_d)) &= \det(G(\pi_W(\mathbf{x}), \mathbf{w}_1, \dots, \mathbf{w}_d)) \\ &\quad + \|\pi_{W^\perp}(\mathbf{x})\| \det(G(\mathbf{w}_1, \dots, \mathbf{w}_d)). \end{aligned}$$

因为  $\pi_W(\mathbf{x}) \in W$ , 所以  $\det(G(\pi_W(\mathbf{x}), \mathbf{w}_1, \dots, \mathbf{w}_d)) = 0$  (上一讲命题 1.6). 故

$$\det(G(\mathbf{x}, \mathbf{w}_1, \dots, \mathbf{w}_d)) = d(\mathbf{x}, W)^2 \det(G(\mathbf{w}_1, \dots, \mathbf{w}_d)). \quad \square$$

**注解 3.3** 设  $\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_n$  是  $V$  的一组基. 我们说明

$$P_n = \sqrt{\det(G(\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_n))}$$

代表  $\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_n$  构成的平行多面体的体积.

当  $n = 1$  时,  $P_1 = \sqrt{(\mathbf{v}_1|\mathbf{v}_1)} = \|\mathbf{v}_1\|$ .

当  $n = 2$  时, 由定理 3.2 可知,  $P_2 = d(\mathbf{v}_1, \langle \mathbf{v}_2 \rangle)^2 \|\mathbf{v}_1\|^2$ .

于是,  $G(\mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2)$  是  $\mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2$  构成的平行四边形的面积的平方.

对于  $n > 2$  的情形, 定理 3.2 蕴含,

$$P_n^2 = d(\mathbf{v}_1, \langle \mathbf{v}_2, \dots, \mathbf{v}_n \rangle)^2 G(\mathbf{v}_2, \dots, \mathbf{v}_n)^2.$$

注意到  $G(\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_n) = (\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_n)^t (\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_n)$ , 其中  $\mathbf{v}_i$  理解为该向量在  $V$  的一组单位正交基下的坐标. 于是,

$$P_n = |\det(\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_n)|.$$

故  $\mathbb{R}^n$  中  $n$  个线性无关列向量构成的行列式可以理解为这些向量组成的平行多面体的“有向体积”.

在本节的最后, 我们简单地介绍最小二乘法 (the least square method). 我们把  $\mathbb{R}^n$  看作标准欧式空间. 设  $A \in \mathbb{R}^{m \times n}$ ,  $\mathbf{b} \in \mathbb{R}^m$  和  $\mathbf{x} = (x_1, \dots, x_n)$ . 考虑方程组,

$$A\mathbf{x} = \mathbf{b}. \tag{4}$$

设  $\mathbf{b}$  在  $V_c(A)$  中的正交投影是  $\mathbf{v} = \alpha_1 \vec{A}^{(1)} + \dots + \alpha_n \vec{A}^{(n)}$ . 则

$$(\alpha_1, \dots, \alpha_n)^t.$$

称为(4)的一个最小平方解.

注意到(4)有解当且仅当  $\mathbf{b} \in V_c(A)$ . 此时  $\mathbf{v} = \mathbf{b}$ . 故每个(4)的最小平方解都是(4)的解, 反之亦然. 当  $A$  列满秩时, (4)的最小平方解是唯一的.

**例 3.4** 设  $x$  代表某种杂质,  $y$  代表产品的成品率. 已知

$$y = ax\% + b.$$

根据下列实验数据

$x\%$	3.6	3.7	3.8	4.0	4.1	4.2
$y$	1.0	0.9	0.9	0.6	0.56	0.35

求  $a, b$ .

解.  $a, b$  满足的方程组是

$$\left\{ \begin{array}{l} 3.6a + b = 1.0 \\ 3.7a + b = 0.9 \\ 3.8a + b = 0.9 \\ 4.0a + b = 0.6 \\ 4.1a + b = 0.56 \\ 4.2a + b = 0.35 \end{array} \right.$$

该方程组无解. 计算其最小平方解得到  $a = -1.05, b = 4.81$ .  
故  $y = -1.05x\% + 4.81$ .

## 4 正交矩阵与正交等价

设欧式空间  $V$  由两组单位正交基  $\mathbf{e}_1, \dots, \mathbf{e}_n$  和  $\epsilon_1, \dots, \epsilon_n$ , 矩阵  $P \in \mathrm{GL}_n(\mathbb{R})$  满足  $(\epsilon_1, \dots, \epsilon_n) = (\mathbf{e}_1, \dots, \mathbf{e}_n)P$ . 则对任意  $i, j \in \{1, 2, \dots, n\}$ , 我们有

$$\delta_{i,j} = (\epsilon_i | \epsilon_j) = ((\mathbf{e}_1, \dots, \mathbf{e}_n) \vec{P}^{(i)} | (\mathbf{e}_1, \dots, \mathbf{e}_n) \vec{P}^{(j)}) = (\vec{P}^{(i)})^t \vec{P}^{(j)}.$$

由此得出  $P^t P = E$ , 进而  $PP^t = E$ .

**定义 4.1** 设  $P \in \mathrm{GL}_n(\mathbb{R})$ . 如果  $P^t = P^{-1}$ , 则称  $P$  是正交矩阵. 所有  $n$  阶正交矩阵的集合记为  $O_n(\mathbb{R})$ .

显然,  $E$  是正交矩阵.

**命题 4.2** 集合  $O_n(\mathbb{R})$  是  $\mathrm{GL}_n(\mathbb{R})$  的子群.

**证明.** 根据第一学期第四章第一讲命题 2.24, 只要证明对任意  $P, Q \in O_n(\mathbb{R})$ ,  $PQ^{-1} \in O_n(\mathbb{R})$ . 我们计算

$$(PQ^{-1})^t (PQ^{-1}) = (Q^{-1})^t P^t PQ^{-1} = (Q^t)^t Q^{-1} = QQ^{-1} = E.$$

于是,  $(PQ^{-1})^t = (PQ^{-1})^{-1}$ .  $\square$

**命题 4.3** (i) 如果  $P \in O_n(\mathbb{R})$ , 则  $\det(P) = \pm 1$ .

(ii)  $P \in O_n(\mathbb{R})$  当且仅当  $P$  的列向量是标准欧式空间  $\mathbb{R}^n$  中的一组单位正交基.

(iii)  $P \in O_n(\mathbb{R})$  当且仅当  $P$  的行向量是标准欧式空间  $\mathbb{R}^{1 \times n}$  中的一组单位正交基.

**证明.** (i) 因为  $P^t P = 1$ , 所以  $\det(P^t P) = 1$ . 于是,  $\det(P^t) \det(P) = \det(P)^2 = 1$ . 故  $\det(P) = \pm 1$ .

(ii) 对任意  $i, j \in \{1, \dots, n\}$ ,

$$(\vec{P}^i | \vec{P}^j) = \delta_{i,j} \iff (\vec{P}^i)^t \vec{P}^j = \delta_{i,j} \iff P^t P = 1.$$

(iii) 考虑矩阵  $P^t$  即可.  $\square$

**例 4.4** 证明:  $P \in O_2(\mathbb{R})$  当且仅当存在  $\theta$  使得

$$P = \begin{pmatrix} \cos(\theta) & -\sin(\theta) \\ \sin(\theta) & \cos(\theta) \end{pmatrix} \quad \text{或} \quad P = \begin{pmatrix} \cos(\theta) & \sin(\theta) \\ \sin(\theta) & -\cos(\theta) \end{pmatrix}.$$

**证明.** 设

$$P = \begin{pmatrix} a & b \\ c & d \end{pmatrix}$$

是正交矩阵. 由命题 4.3 (ii) 可知,  $a^2 + c^2 = 1$  可知. 我们不妨设  $a = \cos(\theta)$ . 则  $c = \pm \sin(\theta)$ . 由命题 4.3 (iii) 可知,  $a^2 + b^2 = 1$ . 于是,  $b = \pm \sin(\theta)$ . 同理  $c^2 + d^2 = 1$  得出  $d = \pm \cos(\theta)$ .

情形 1.  $c = \sin(\theta)$ ,  $b = -\sin(\theta)$ . 由  $ab + cd = 0$  得出  $d = \cos(\theta)$ . 此时

$$P = \begin{pmatrix} \cos(\theta) & -\sin(\theta) \\ \sin(\theta) & \cos(\theta) \end{pmatrix}.$$

情形 2.  $c = \sin(\theta)$ ,  $b = \sin(\theta)$ . 由  $ab + cd = 0$  得出  $d = -\cos(\theta)$ . 此时

$$P = \begin{pmatrix} \cos(\theta) & \sin(\theta) \\ \sin(\theta) & -\cos(\theta) \end{pmatrix}.$$

其它情形可在上述情形中把  $\theta$  换为  $-\theta$  得到.  $\square$

**命题 4.5** 设欧式空间  $V$  由基  $\mathbf{e}_1, \dots, \mathbf{e}_n$  和  $\epsilon_1, \dots, \epsilon_n$ , 矩阵  $P \in \mathrm{GL}_n(\mathbb{R})$  满足  $(\epsilon_1, \dots, \epsilon_n) = (\mathbf{e}_1, \dots, \mathbf{e}_n)P$ . 再设  $\mathbf{e}_1, \dots, \mathbf{e}_n$  是单位正交基. 则  $\epsilon_1, \dots, \epsilon_n$  是单位正交基当且仅当  $P \in \mathrm{O}_n(\mathbb{R})$ .

**证明.** 设  $\epsilon_1, \dots, \epsilon_n$  是单位正交基. 由引进正交矩阵的概念的推导过程可知,  $P \in \mathrm{O}_n(\mathbb{R})$ . 反之, 设  $P \in \mathrm{O}_n(\mathbb{R})$ . 对任意  $i, j \in \{1, 2, \dots, n\}$ , 命题 4.3 (ii) 蕴含

$$(\epsilon_i | \epsilon_j) = ((\mathbf{e}_1, \dots, \mathbf{e}_n) \vec{P}^{(i)} | (\mathbf{e}_1, \dots, \mathbf{e}_n) \vec{P}^{(j)}) = (\vec{P}^{(i)})^t \vec{P}^{(j)} = \delta_{i,j}.$$

故  $\epsilon_1, \dots, \epsilon_n$  是单位正交基.  $\square$

设  $V$  有两组单位正交基  $\mathbf{e}_1, \dots, \mathbf{e}_n$  和  $\epsilon_1, \dots, \epsilon_n$ . 则存在唯一的  $P \in \mathrm{O}_n(\mathbb{R})$  使得  $(\mathbf{e}_1, \dots, \mathbf{e}_n) = (\epsilon_1, \dots, \epsilon_n)P$ . 设  $\mathcal{A} \in \mathcal{L}(V)$  在  $\mathbf{e}_1, \dots, \mathbf{e}_n$  和  $\epsilon_1, \dots, \epsilon_n$  下的矩阵分别是  $A$  和  $B$ . 根据第二章第一讲第 2.2 节第一段,

$$B = P^{-1}AP = P^tAP \quad (\because P \in \mathrm{O}_n(\mathbb{R})).$$

**定义 4.6** 设  $A, B \in M_n(\mathbb{R})$ . 如果存在  $P \in O_n(\mathbb{R})$  使得  $B = P^{-1}AP$ , 则称  $A$  与  $B$  正交等价(正交相似), 记为  $A \sim_o B$ .

我们来验证  $\sim_o$  是等价关系. 因为  $E \in O_n(\mathbb{R})$ , 所以对任意  $A \in M_n(\mathbb{R})$ ,  $A = E^{-1}AE$ . 故  $A \sim_o A$ . 自反性成立.

设  $A, B \in M_n(\mathbb{R})$  满足  $A \sim_o B$ . 则存在  $P \in O_n(\mathbb{R})$  使得  $B = P^{-1}AP$ . 于是,  $A = PBP^{-1}$ . 根据命题 4.2,  $P^{-1} \in O_n(\mathbb{R})$ , 我们得到  $B \sim_o A$ . 对称性成立.

再设  $C \in M_n(\mathbb{R})$  且  $A \sim_o B$  和  $B \sim_o C$ . 则存在  $P, Q \in O_n(\mathbb{R})$  使得  $B = P^{-1}AP$  和  $C = Q^{-1}BQ$ . 于是,  $C = Q^{-1}P^{-1}APQ = (PQ)^{-1}A(PQ)$ . 根据命题 4.2,  $PQ \in O_n(\mathbb{R})$ . 故  $A \sim_o C$ . 传递律成立. 验证完毕.

**注解 4.7** 符号如定义 4.6, 如果  $A \sim_o B$ , 则  $A \sim_s B$  且  $A \sim_c B$ . 这是因为正交矩阵的逆和转置相等. 由此可得, 矩阵的相似不变量和合同不变量都是正交等价的不变量.

**例 4.8** 设

$$A = \begin{pmatrix} 0 & 2 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}, \quad B = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} \in M_2(\mathbb{R}).$$

证明:  $A \sim_s B$ ,  $A \sim_c B$  但  $A \not\sim_o B$ .

**证明.** 显然  $\chi_A = \chi_B = t^2$ . 因为  $\text{rank}(A) = \text{rank}(B)$  且  $\text{rank}(A^2) = \text{rank}(B^2)$ . 根据相似判定法则 I,  $A \sim_s B$ . 设

$P = \text{diag}(1/\sqrt{2}, 1/\sqrt{2})$ . 则  $P^t AP = B$ . 于是,  $A \sim_c B$ .

假设存在  $Q \in O_2(\mathbb{R})$  使得  $Q^t AQ = B$ . 根据例 4.4, 我们有

$$Q = \begin{pmatrix} \cos(\theta) & -\sin(\theta) \\ \sin(\theta) & \cos(\theta) \end{pmatrix} \quad \text{或} \quad Q = \begin{pmatrix} \cos(\theta) & \sin(\theta) \\ \sin(\theta) & -\cos(\theta) \end{pmatrix}.$$

如果  $Q$  为前者, 则  $AQ = QB$  蕴含

$$\begin{pmatrix} 0 & 2 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \cos(\theta) & -\sin(\theta) \\ \sin(\theta) & \cos(\theta) \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \cos(\theta) & \sin(\theta) \\ -\sin(\theta) & \cos(\theta) \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}.$$

于是,  $\sin(\theta) = 0$  且  $\cos(\theta) = 0$ . 矛盾. 类似地可证明  $Q$  也不可能等于后者.  $\square$

**问题.** 给定  $A \in M_n(\mathbb{R})$ ,

1. 求它在正交等价下的标准型.
2. 给定  $A, B \in M_n(\mathbb{R})$ , 判定它们是否正交等价.

## 5 正规算子与正规矩阵

### 5.1 伴随算子

**定义 5.1** 设  $\mathcal{A} \in \mathcal{L}(V)$ . 如果算子  $\mathcal{B} \in \mathcal{L}(V)$  满足对任意  $\mathbf{x}, \mathbf{y} \in V$ ,  $(\mathcal{A}(\mathbf{x})|\mathbf{y}) = (\mathbf{x}|\mathcal{B}(\mathbf{y}))$ , 则称  $\mathcal{B}$  是  $\mathcal{A}$  的伴随算子.

**命题 5.2** 设  $\mathcal{A} \in \mathcal{L}(V)$ . 则  $\mathcal{A}$  的伴随算子存在且唯一. 如果  $\mathcal{A}$  在  $V$  的单位正交基  $\mathbf{e}_1, \dots, \mathbf{e}_n$  下的矩阵等于  $A$ , 则其伴随算子在该基下的矩阵等于  $A^t$ .

证明. 由线性映射基本定理 II (第一章第二讲定理 4.11), 存在线性算子  $\mathcal{B}$  使得  $\mathcal{B}(\mathbf{e}_j) = \sum_{i=1}^n (\mathcal{A}(\mathbf{e}_i)|\mathbf{e}_j)\mathbf{e}_i$ ,

$j = 1, 2, \dots, n$ . 设  $\mathbf{x} = \sum_{i=1}^n x_i \mathbf{e}_i$ ,  $\mathbf{y} = \sum_{j=1}^n y_j \mathbf{e}_j$ . 则

$$\begin{aligned}
(\mathbf{x}|\mathcal{B}(\mathbf{y})) &= (\mathbf{x}|\sum_{j=1}^n y_j \mathcal{B}(\mathbf{e}_j)) \quad (\mathcal{B} \text{ 线性}) \\
&= (\mathbf{x}|\sum_{j=1}^n y_j \sum_{k=1}^n (\mathcal{A}(\mathbf{e}_k)|\mathbf{e}_j) \mathbf{e}_k) \quad (\mathcal{B} \text{ 的定义}) \\
&= (\mathbf{x}|\sum_{k=1}^n \left( \sum_{j=1}^n y_j (\mathcal{A}(\mathbf{e}_k)|\mathbf{e}_j) \right) \mathbf{e}_k) \quad (\text{和号互换}) \\
&= (\mathbf{x}|\sum_{k=1}^n \left( \sum_{j=1}^n (\mathcal{A}(\mathbf{e}_k)|y_j \mathbf{e}_j) \right) \mathbf{e}_k) \quad (\text{内积双线性}) \\
&= (\mathbf{x}|\sum_{k=1}^n (\mathcal{A}(\mathbf{e}_k)|\sum_{j=1}^n y_j \mathbf{e}_j) \mathbf{e}_k) \quad (\text{内积双线性}) \\
&= (\mathbf{x}|\sum_{k=1}^n (\mathcal{A}(\mathbf{e}_k)|\mathbf{y}) \mathbf{e}_k) \quad (\mathbf{y} \text{ 的定义}) \\
&= (\sum_{i=1}^n x_i \mathbf{e}_i|\sum_{k=1}^n (\mathcal{A}(\mathbf{e}_k)|\mathbf{y}) \mathbf{e}_k) \quad (\mathbf{x} \text{ 的定义}) \\
&= \sum_{i=1}^n x_i (\mathcal{A}(\mathbf{e}_i)|\mathbf{y}) \quad (\text{单位正交基下的内积公式}) \\
&= (\sum_{i=1}^n x_i \mathcal{A}(\mathbf{e}_i)|\mathbf{y}) \quad (\text{内积双线性}) \\
&= (\mathcal{A}(\mathbf{x})|\mathbf{y}) \quad (\mathcal{A} \text{ 线性}).
\end{aligned}$$

于是,  $\mathcal{B}$  是  $\mathcal{A}$  的伴随算子. 存在性成立.

设  $\mathcal{C}$  是  $\mathcal{A}$  的另一个伴随算子. 则对于任意  $\mathbf{x}, \mathbf{y} \in V$ ,

$(\mathbf{x}|\mathcal{B}(\mathbf{y})) = (\mathbf{x}|\mathcal{C}(\mathbf{y}))$ . 于是

$$(\mathbf{x}|\mathcal{B}(\mathbf{y}) - \mathcal{C}(\mathbf{y})) = 0.$$

取  $\mathbf{x} = \mathcal{B}(\mathbf{y}) - \mathcal{C}(\mathbf{y})$ . 我们有  $(\mathcal{B}(\mathbf{y}) - \mathcal{C}(\mathbf{y})|\mathcal{B}(\mathbf{y}) - \mathcal{C}(\mathbf{y})) = 0$ .  
于是,  $\mathcal{B}(\mathbf{y}) = \mathcal{C}(\mathbf{y})$ . 由  $\mathbf{y}$  的任意性可知唯一性成立.

设  $A = (a_{i,j})$ . 则

$$\mathcal{B}(\mathbf{e}_j) = \sum_{i=1}^n \left( \sum_{k=1}^n a_{k,i} \mathbf{e}_k | \mathbf{e}_j \right) \mathbf{e}_i = \sum_{i=1}^n a_{j,i} \mathbf{e}_i.$$

于是,  $\mathcal{B}$  在  $\mathbf{e}_1, \dots, \mathbf{e}_n$  下的矩阵是  $(a_{j,i}) = A^t$ .  $\square$

根据上述命题, 我们把  $\mathcal{A}$  的伴随算子记为  $\mathcal{A}^*$ .