

# 第四章 内积空间

岳晓青

同济大学数学系

xiaoqingyue@tongji.edu.cn

## § 4.1 实内积空间

**定义：** 设  $V$  是一个实线性空间， $R$  为实数域，若  $\forall \alpha, \beta \in V$ ，存在唯一的  $r \in R$  与之对应，记作  $(\alpha, \beta) = r$ ，并且满足

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

对称性

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

线性性

$$(3) (\alpha + \beta, \gamma) = (\alpha, \gamma) + (\beta, \gamma)$$

$$(4) (\alpha, \alpha) \geq 0, (\alpha, \alpha) = 0 \Leftrightarrow \alpha = 0$$

非负性

则称  $(\alpha, \beta)$  为  $\alpha$  与  $\beta$  的**内积**， $V$  为实内积空间。

实内积空间也称**欧几里得(Euclid)空间**。

注: (5)  $(\alpha, k\beta) = k(\alpha, \beta)$ ,  $\forall \alpha, \beta \in V$ ,  $\forall k \in R$

$$(O, \alpha) = (\alpha, O) = O$$

$$(6) (\alpha, \beta + \gamma) = (\alpha, \beta) + (\alpha, \gamma), \quad \forall \alpha, \beta, \gamma \in V$$

证明: (5)  $(\alpha, k\beta) = (k\beta, \alpha) = k(\beta, \alpha) = k(\alpha, \beta)$

$$(6) (\alpha, \beta + \gamma) = (\beta + \gamma, \alpha) = (\beta, \alpha) + (\gamma, \alpha) \\ = (\alpha, \beta) + (\alpha, \gamma)$$

例: 在线性空间  $R^n$  中定义:  $\forall \alpha, \beta \in R^n$ ,  $(\alpha, \beta) = \beta^T A \alpha$ ,  
这里  $A$  是取定的  $n$  阶实正定阵.

$$(\beta, \alpha) = \alpha^T A \beta, \quad \alpha = \begin{bmatrix} a_1 \\ \vdots \\ a_n \end{bmatrix}, \quad \beta = \begin{bmatrix} b_1 \\ \vdots \\ b_n \end{bmatrix}, \quad A = (a_{ij})_{n \times n}$$

$$(\alpha, \beta) = (b_1, \dots, b_n) \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} a_1 \\ \vdots \\ a_n \end{bmatrix}$$

$$= \left( \sum_{i=1}^n b_i a_{i1}, \dots, \sum_{i=1}^n b_i a_{in} \right) \begin{bmatrix} a_1 \\ \vdots \\ a_n \end{bmatrix} = \sum_{i,j=1}^n b_i a_j a_{ij}$$

$$(\beta, \alpha) = (a_1, \dots, a_n) \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} b_1 \\ \vdots \\ b_n \end{bmatrix}$$

$$= \left( \sum_{j=1}^n a_j a_{j1}, \dots, \sum_{j=1}^n a_j a_{jn} \right) \begin{bmatrix} b_1 \\ \vdots \\ b_n \end{bmatrix} = \sum_{i,j=1}^n a_j b_i a_{ji} = \sum_{i,j=1}^n b_i a_j a_{ij}$$

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

$$(2) \quad (\alpha, \beta) = \sum_{i,j=1}^n b_i a_j a_{ij}$$

$$(k\alpha, \beta) = \sum_{i,j=1}^n b_i (ka_j) a_{ij} = k \sum_{i,j=1}^n b_i a_j a_{ij} = k(\alpha, \beta)$$

$$(3) \quad \text{令 } \gamma = (c_1, c_2, \dots, c_n)^T$$

$$\begin{aligned} (\alpha + \beta, \gamma) &= \sum_{i,j=1}^n c_i (a_j + b_j) a_{ij} = \sum_{i,j=1}^n c_i a_j a_{ij} + \sum_{i,j=1}^n c_i b_j a_{ij} \\ &= (\alpha, \gamma) + (\beta, \gamma) \end{aligned}$$

$$(4) \quad (\alpha, \alpha) = \alpha^T A \alpha \geq 0 \quad (\because A \text{ 为正定阵})$$

如  $\alpha \neq 0$ , 则  $\alpha^T A \alpha > 0$ .

$\Rightarrow (\alpha, \beta) = \beta^T A \alpha$  为  $R^n$  的内积.

特别如果取  $A=E$  有  $(\alpha, \beta) = \beta^T \alpha = \sum_{i=1}^n a_i b_i$  这一内积, 称

5 为  $R^n$  的**标准内积**.  $R^n$  成为一个欧氏空间, 仍用  $R^n$  表示.

不同的正定矩阵可能得到不同的内积， $R^n$ 中有许多内积形式，以后将证 $R^n$ 的内积都是 $(\alpha, \beta) = \beta^T A \alpha$ ，(其中 $A$ 为正定阵)这种形式。

**例：**闭区间 $[a, b]$ 上实连续函数的全体 $C[a, b]$ ，关于函数的加法和数乘构成实数域 $R$ 上的线性空间，定义

$$\forall f, g \in C[a, b], (f, g) = \int_a^b f(x)g(x)dx$$

易证满足内积定义的四条，从而 $C[a, b]$ 在此内积下成为内积空间。(请大家自己验证)

**定义：**设 $V$ 是内积空间，非负实数 $\sqrt{(\alpha, \alpha)}$ 称为向量 $\alpha$ 的长度，记为 $\|\alpha\|$ 。

**定理:** 设  $V$  是实内积空间, 则  $\forall \alpha, \beta \in V$  和  $k \in R$  有下列不等式成立:

正定性

— (1)  $\|\alpha\| \geq 0$  且  $\|\alpha\| = 0 \Leftrightarrow \alpha = 0$ ;

齐次性

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

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

Cauchy-Schwarz  
不等式

$|(\alpha, \beta)| = \|\alpha\| \|\beta\| \Leftrightarrow \alpha, \beta$  线性相关.

(4)  $\|\alpha + \beta\| \leq \|\alpha\| + \|\beta\|$  ———

三角不等式

**证明:** (1)  $(\alpha, \alpha) \geq 0, (\alpha, \alpha) = 0 \Leftrightarrow \alpha = 0$ ;

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

(3) 如 $\beta=0$  等式显然成立. 不妨设 $\beta \neq 0, \forall t \in \mathbf{R}$

$$0 \leq (\alpha + t\beta, \alpha + t\beta) = (\alpha, \alpha) + 2t(\alpha, \beta) + t^2(\beta, \beta)$$

为实变量 $t$  的一元二次不等式

$$\Delta = 4(\alpha, \beta)^2 - 4(\alpha, \alpha)(\beta, \beta) \leq 0$$

$$(\alpha, \beta)^2 \leq (\alpha, \alpha)(\beta, \beta), \quad \therefore |(\alpha, \beta)| \leq \|\alpha\| \|\beta\|.$$

若等号成立, 即  $\Delta = 0$ . 则方程

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

有两个相等的根, 不妨设为 $t_1$ , 则  $(\alpha + t_1\beta, \alpha + t_1\beta) = 0$ .

由内积定义  $\alpha + t_1\beta = 0, \alpha = -t_1\beta, \alpha$ 与 $\beta$ 线性相关.

反之, 若  $\alpha = k\beta, |(\alpha, \beta)| = |k| \|\beta\|^2,$

$$\|\alpha\| \|\beta\| = |k| \|\beta\|^2. \quad \therefore |(\alpha, \beta)| = \|\alpha\| \|\beta\|.$$



$$\begin{aligned}
 (4) \quad \|\alpha + \beta\|^2 &= (\alpha + \beta, \alpha + \beta) \\
 &= (\alpha, \alpha) + 2(\alpha, \beta) + (\beta, \beta) \\
 &= \|\alpha\|^2 + 2(\alpha, \beta) + \|\beta\|^2
 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
 \text{由(3)可得:} \quad &\leq \|\alpha\|^2 + 2\|\alpha\|\|\beta\| + \|\beta\|^2 \\
 &= (\|\alpha\| + \|\beta\|)^2
 \end{aligned}$$

$$\therefore \|\alpha + \beta\| \leq \|\alpha\| + \|\beta\|.$$

**推论:** 设  $V$  是内积空间, 则  $\forall \alpha, \beta \in V$  有

$$\|\alpha\| - \|\beta\| \leq \|\alpha - \beta\|.$$

**证明:**  $\|\alpha - \beta\| + \|\beta\| \geq \|(\alpha - \beta) + \beta\| = \|\alpha\|.$

$$\therefore \|\alpha\| - \|\beta\| \leq \|\alpha - \beta\|.$$

**注：** 1. 长度等于1的向量称为单位向量.

2. 若向量  $\alpha \neq \mathbf{0}$ , 则  $\frac{\alpha}{\|\alpha\|}$  的长度 = ?

$$\left( \frac{\alpha}{\|\alpha\|}, \frac{\alpha}{\|\alpha\|} \right) = \frac{1}{\|\alpha\|^2} (\alpha, \alpha) = 1$$

$\therefore \frac{\alpha}{\|\alpha\|}$  为单位向量, 通常称为把向量  $\alpha \neq \mathbf{0}$  单位化.

**例：** 1. 欧氏空间  $R^n$  的标准内积:  $(\alpha, \beta) = \beta^T \alpha = \sum_{i=1}^n a_i b_i$ .

利用Cauchy-Schwarz不等式可以得到:

$$\left| \sum_{i=1}^n a_i b_i \right| \leq \sqrt{\sum_{i=1}^n a_i^2} \sqrt{\sum_{i=1}^n b_i^2}.$$

2. 内积空间  $C[a,b]$  的内积:  $(f, g) = \int_a^b f(x)g(x)dx$ .

利用 Cauchy-Schwarz 不等式可以得到:

$$\left| \int_a^b f(x)g(x)dx \right| \leq \sqrt{\int_a^b f^2(x)dx} \sqrt{\int_a^b g^2(x)dx}.$$

**注:** 利用 Cauchy-Schwarz 不等式  $|(\alpha, \beta)| \leq \|\alpha\| \|\beta\|$  可以得到:  $-\|\alpha\| \|\beta\| \leq (\alpha, \beta) \leq \|\alpha\| \|\beta\|$ .

从而有:

$$-1 \leq \frac{|(\alpha, \beta)|}{\|\alpha\| \|\beta\|} \leq 1.$$

对比  $R^n$  中的结论, 可用  $\cos\langle\alpha, \beta\rangle = \frac{|(\alpha, \beta)|}{\|\alpha\| \|\beta\|}$

定义  $\alpha$  与  $\beta$  在内积空间中的夹角  $\langle\alpha, \beta\rangle$ .

**定义：** 设  $V$  是实内积空间， $\alpha, \beta \in V$ ，  
若  $(\alpha, \beta) = 0$ ，则称  $\alpha$  与  $\beta$  **正交**，记作  $\alpha \perp \beta$ .  
由  $\|\alpha + \beta\|^2 = (\alpha + \beta, \alpha + \beta)$

$$= \|\alpha\|^2 + 2(\alpha, \beta) + \|\beta\|^2 \text{ 知}$$

$$\alpha \text{ 与 } \beta \text{ 正交} \Leftrightarrow \|\alpha + \beta\|^2 = \|\alpha\|^2 + \|\beta\|^2.$$

这就是实内积空间中的**勾股定理**.

**注：** 上述勾股定理可推广到有限个向量的情形.

若向量  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$  两两正交，即

$$(\alpha_i, \alpha_j) = 0, \quad i = 1, 2, \dots, m, \quad j = 1, 2, \dots, m.$$

$$\begin{aligned} \text{则有：} \quad & \|\alpha_1 + \alpha_2 + \dots + \alpha_m\|^2 \\ &= \|\alpha_1\|^2 + \|\alpha_2\|^2 + \dots + \|\alpha_m\|^2. \end{aligned}$$

设  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$  是  $n$  维实内积空间  $V$  的一个基,  
向量  $\alpha$  与  $\beta$  在该基下的坐标为  $x = (x_1, x_2, \dots, x_n)^T$ ,  
 $y = (y_1, y_2, \dots, y_n)^T$ , 即

$$\alpha = x_1\alpha_1 + x_2\alpha_2 + \cdots + x_n\alpha_n,$$

$$\beta = y_1\alpha_1 + y_2\alpha_2 + \cdots + y_n\alpha_n.$$

$$(\alpha, \beta) = (x_1\alpha_1 + x_2\alpha_2 + \cdots + x_n\alpha_n, y_1\alpha_1 + y_2\alpha_2 + \cdots + y_n\alpha_n)$$

$$= \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n x_i y_j (\alpha_i, \alpha_j)$$

$$= (x_1, x_2, \dots, x_n) \begin{pmatrix} (\alpha_1, \alpha_1) & (\alpha_1, \alpha_2) & \cdots & (\alpha_1, \alpha_n) \\ (\alpha_2, \alpha_1) & (\alpha_2, \alpha_2) & \cdots & (\alpha_2, \alpha_n) \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ (\alpha_n, \alpha_1) & (\alpha_n, \alpha_2) & \cdots & (\alpha_n, \alpha_n) \end{pmatrix} \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix}$$

$$= x^T A y = y^T A x.$$

矩阵 $A$  称为 $V$  对于基 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$ 的度量矩阵.

$$A = \begin{pmatrix} (\alpha_1, \alpha_1) & (\alpha_1, \alpha_2) & \cdots & (\alpha_1, \alpha_n) \\ (\alpha_2, \alpha_1) & (\alpha_2, \alpha_2) & \cdots & (\alpha_2, \alpha_n) \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ (\alpha_n, \alpha_1) & (\alpha_n, \alpha_2) & \cdots & (\alpha_n, \alpha_n) \end{pmatrix}$$

$\because (\alpha_i, \alpha_j) = (\alpha_j, \alpha_i) \therefore A^T = A$  即  $A$  为实对称矩阵.

$\because x^T A x = (\alpha, \alpha) \geq 0$  即  $A$  为实正定矩阵.

$\therefore$  度量阵为实正定矩阵.

**例：**由前面例题：给一个正定阵 $A$ 就可确定 $R^n$ 的一个内积，再由上面的讨论知由内积可以确定一个正定阵.

$\therefore R^n$ 中的内积与 $n$ 阶正定阵是一一对应的.

**问：** $V$  对于不同的基的度量矩阵之间有何关系？

**定理：** 设 $n$ 维实内积空间 $V$ 的两个基是：

$$\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n; \quad \beta_1, \beta_2, \dots, \beta_n,$$

它们的度量矩阵分别为 $A$ 与 $B$ ，则 $A$ 与 $B$ 是合同的，  
即存在可逆矩阵 $P$ ，使得  $P^T A P = B$ 。

其中可逆矩阵 $P$ 是由前组基到后组基的过渡矩阵。

**证明：** 设由基 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$ 到基 $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_n$ 的过渡矩阵是 $P$ ，即  $(\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_n) = (\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n) P$ .  $\forall \alpha, \beta \in V$ ,

$$\alpha = x_1 \beta_1 + x_2 \beta_2 + \dots + x_n \beta_n = (\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_n) x;$$

$$\beta = y_1 \beta_1 + y_2 \beta_2 + \dots + y_n \beta_n = (\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_n) y,$$

$$\text{则有 } (\alpha, \beta) = y^T B x.$$

$$\text{又 } \alpha = (\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n) P x; \quad \beta = (\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n) P y,$$

$$\text{则有 } (\alpha, \beta) = (P y)^T A (P x) = y^T (P^T A P) x.$$

## § 4.2 标准正交基

**定义：**实内积空间 $V$ 中，一组非零向量  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s$ ，若它们两两正交，则称其为一个**正交向量组**。

**定理：**正交向量组  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s$  必是线性无关的。

**证明：**设若  $k_1\alpha_1 + k_2\alpha_2 + \dots + k_s\alpha_s = 0$ 。

$$\begin{aligned} \left( \sum_{i=1}^s k_i \alpha_i, \alpha_j \right) &= \sum_{i=1}^s k_i (\alpha_i, \alpha_j) \\ \because (\alpha_i, \alpha_j) &= 0 \quad (i \neq j) \therefore \text{上式} \Rightarrow k_j (\alpha_j, \alpha_j) = 0. \\ \because \alpha_j &\neq 0 \quad \therefore k_j = 0, \quad j=1, 2, \dots, s. \end{aligned}$$

**注：**1. 在 $n$ 维实内积空间中，一组两两正交的非零向量中所含向量不能超过 $n$ 个。



**注：**(2) 任意  $n$  个两两正交的非零向量必构成  $V$  的一个基，称为**正交基**。

**定义：**如果正交基中每个向量的长度都是 1，则称它为**标准正交基**. ( $e_1, e_2, \dots, e_n$  为  $R^n$  的一个标准正交基)。

**性质：**1. 标准正交基的度量矩阵是  $E$ 。

2. 若向量  $\alpha = \sum_{i=1}^n x_i \alpha_i, \alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$  为  $n$  维实内积

空间的一个标准正交基. 则有

$$(\alpha, \alpha_i) = \left( \sum_{j=1}^n x_j \alpha_j, \alpha_i \right) = \sum_{j=1}^n x_j (\alpha_j, \alpha_i) = x_i \quad i=1, 2, \dots, n$$

即  $\alpha$  在标准正交基  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$  下的第  $i$  个坐标分量

$x_i$  就是  $\alpha$  在第  $i$  个基向量  $\alpha_i$  方向的正投影。

**性质：3.**  $\forall \alpha, \beta \in V, \alpha = \sum_{i=1}^n x_i \alpha_i, \beta = \sum_{j=1}^n y_j \alpha_j,$

$$(\alpha, \beta) = \left( \sum_{i=1}^n x_i \alpha_i, \sum_{j=1}^n y_j \alpha_j \right) = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n x_i y_j (\alpha_i, \alpha_j)$$
$$= \sum_{i=1}^n x_i y_i.$$

所以在标准正交基下计算内积很简单，即内积空间向量的内积就是它们对应坐标在 $R^n$ 中的内积.

**注：**上述三条性质表明内积空间中的正交基，如同解析几何中使用直角坐标系一样，对讨论图形的度量性质有着特殊的作用.

**问：**任意一个有限维的内积空间 $V$ 中是否一定存在标准正交基呢？

## 定理: Gram-Schmidt 正交化过程:

设  $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_m$  是内积空间  $V$  中线性无关的向量组,  
则  $V$  中存在正交向量组  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$  使得

$$\langle \alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_k \rangle = \langle \beta_1, \beta_2, \dots, \beta_k \rangle, k = 1, 2, \dots, m.$$

证明: 用数学归纳法.

取  $\alpha_1 = \beta_1$ . 则  $k=1$ , 结论成立.

假设已作出  $r$  个两两正交的向量  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r$ , 使得

$$\langle \alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_k \rangle = \langle \beta_1, \beta_2, \dots, \beta_k \rangle, 1 \leq k \leq r.$$

现在进一步取

$$\alpha_{r+1} = \beta_{r+1} - \sum_{i=1}^r \frac{(\beta_{r+1}, \alpha_i)}{(\alpha_i, \alpha_i)} \alpha_i. (*)$$

1.  $\alpha_{r+1} \neq 0$ . (反证法)

若  $\alpha_{r+1} = 0$ , 则有  $\beta_{r+1} \in \langle \alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r \rangle = \langle \beta_1, \beta_2, \dots, \beta_r \rangle$ ,

这与  $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_r, \beta_{r+1}$  线性无关矛盾.

$$2. (\alpha_{r+1}, \alpha_j) = 0. \quad 1 \leq j \leq r.$$

$$\begin{aligned} (\alpha_{r+1}, \alpha_j) &= (\beta_{r+1}, \alpha_j) - \sum_{i=1}^r \frac{(\beta_{r+1}, \alpha_i)}{(\alpha_i, \alpha_i)} (\alpha_i, \alpha_j) \\ &= (\beta_{r+1}, \alpha_j) - (\beta_{r+1}, \alpha_j) = 0. \end{aligned}$$

$$3. \langle \alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r, \alpha_{r+1} \rangle = \langle \beta_1, \beta_2, \dots, \beta_r, \beta_{r+1} \rangle.$$

由(\*) 知,  $\alpha_{r+1} \in \langle \alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r, \beta_{r+1} \rangle = \langle \beta_1, \beta_2, \dots, \beta_r, \beta_{r+1} \rangle$ .

又  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r, \alpha_{r+1}$  两两正交, 且正交向量组必线性无关,

$\therefore \alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r, \alpha_{r+1}$  线性无关. 即有

$$\dim \langle \alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r, \alpha_{r+1} \rangle = \dim \langle \beta_1, \beta_2, \dots, \beta_r, \beta_{r+1} \rangle = r + 1$$

且有  $\langle \alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r, \alpha_{r+1} \rangle \subseteq \langle \beta_1, \beta_2, \dots, \beta_r, \beta_{r+1} \rangle$

$$\therefore \langle \alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r, \alpha_{r+1} \rangle = \langle \beta_1, \beta_2, \dots, \beta_r, \beta_{r+1} \rangle$$

**推论1:**  $n$ 维实内积空间 $V$ 中必定存在标准正交基.

**证明:** 不妨设  $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_n$  是 $V$ 的任意一组基, 由上面定理得可以构造出 $V$ 的一个正交基  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$ .

现在将这个正交基中每个向量单位化, 即取

$$\gamma_i = \frac{\alpha_i}{\|\alpha_i\|}.$$

则  $\gamma_1, \gamma_2, \dots, \gamma_n$  就是 $V$ 的一个标准正交基.

**推论2:**  $n$ 维实内积空间 $V$ 中任意正交向量组  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s$  都可以扩充成 $V$ 的一个正交基.

**证明:**  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s$  是 $V$ 的任意正交向量组, 所以有  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s$  线性无关. 由基的扩充定理知, 存在向量  $\alpha_{s+1}, \alpha_{s+2}, \dots, \alpha_n$  使  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s, \alpha_{s+1}, \alpha_{s+2}, \dots, \alpha_n$

构成 $V$ 的一个基. 将这个基正交化, 即令

$$\beta_1 = \alpha_1,$$

$$\beta_j = \alpha_j - \sum_{i=1}^{j-1} \frac{(\alpha_j, \beta_i)}{(\beta_i, \beta_i)} \beta_i, \quad j = 2, 3, \dots, n.$$

则  $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_s, \beta_{s+1}, \beta_{s+2}, \dots, \beta_n$  就是  $V$  的一个正交基.

**推论3:** 设  $A$  是  $n$  阶可逆方阵, 则存在  $n$  阶正交阵  $Q$  和可逆上三角阵  $R$ , 使  $A = QR$ . 这称为 **方阵  $A$  的  $QR$  分解**.

**证明:** 将  $A$  按列分块为  $A = (\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n)$

$\because A$  是可逆阵,  $\therefore \alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$  线性无关.

取 
$$\beta_j = \alpha_j - \sum_{i=1}^{j-1} \frac{(\alpha_j, \beta_i)}{(\beta_i, \beta_i)} \beta_i,$$

即 
$$\alpha_j = \beta_j + \sum_{i=1}^{j-1} \frac{(\alpha_j, \beta_i)}{(\beta_i, \beta_i)} \beta_i, \quad j = 1, 2, \dots, n$$

由定理知  $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_n$  两两正交, 再取

$$\delta_i = \frac{\beta_i}{\|\beta_i\|}, \quad i = 1, 2, \dots, n. \text{ 则 } \delta_1, \delta_2, \dots, \delta_n$$

是两两正交的单位向量.

$$\text{令 } b_{ij} = \frac{(\alpha_j, \beta_i)}{(\beta_i, \beta_i)}, \quad 1 \leq i < j \leq n, \quad \alpha_j = \beta_j + \sum_{i=1}^{j-1} b_{ij} \beta_i$$

则有  $A = (\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n)$

$$= (\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_n) \begin{bmatrix} 1 & b_{12} & b_{13} & \cdots & b_{1n} \\ & 1 & b_{23} & \cdots & b_{2n} \\ & & \ddots & \ddots & \vdots \\ & & & 1 & b_{n-1n} \\ & & & & 1 \end{bmatrix}$$

$$= (\delta_1, \delta_2, \dots, \delta_n) \begin{bmatrix} \|\beta_1\| & & & & \\ & \|\beta_2\| & & & \\ & & \ddots & & \\ & & & \|\beta_{n-1}\| & \\ & & & & \|\beta_n\| \end{bmatrix}$$

$$\cdot \begin{bmatrix} 1 & b_{12} & b_{13} & \cdots & b_{1n} \\ & 1 & b_{23} & \cdots & b_{2n} \\ & & \ddots & \ddots & \vdots \\ & & & 1 & b_{n-1n} \\ & & & & 1 \end{bmatrix}$$



$$\text{令 } Q = (\delta_1, \delta_2, \dots, \delta_n)$$

$$R = \begin{bmatrix} \|\beta_1\| & & & & \\ & \|\beta_2\| & & & \\ & & \ddots & & \\ & & & \|\beta_{n-1}\| & \\ & & & & \|\beta_n\| \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} 1 & b_{12} & b_{13} & \cdots & b_{1n} \\ & 1 & b_{23} & \cdots & b_{2n} \\ & & \ddots & \ddots & \vdots \\ & & & 1 & b_{n-1n} \\ & & & & 1 \end{bmatrix}$$

则有  $A = QR$

$\because \delta_1, \delta_2, \dots, \delta_n$  为  $R^n$  的一个标准正交基.

$$\therefore (\delta_i, \delta_j) = \delta_j^T \delta_i = \delta_i^T \delta_j = \begin{cases} 1, & i = j \\ 0, & i \neq j \end{cases}$$

即有  $Q^T Q = QQ^T = E$ , 显然,  $R$  是可逆的上三角阵, 这样就得到方阵  $A$  的  $QR$  分解.

方阵的 $QR$ 分解在数值计算中起着重要的作用，它是计算矩阵的全部特征值和求解线性方程组的有力工具.

例： 求矩阵  $A = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 \\ -1 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 1 \end{bmatrix}$  的  $QR$  分解.

解：  $A = (\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3)$ ,  $\alpha_1 = \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \\ 0 \end{bmatrix}$ ,  $\alpha_2 = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix}$ ,  $\alpha_3 = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix}$   
由施密特正交化方法得：

$$\beta_1 = \alpha_1 = \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \\ 0 \end{bmatrix}, \quad \text{即 } \alpha_1 = \beta_1$$

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

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

$$= \alpha_3 - \frac{1}{2} \beta_1 - \frac{2}{3} \beta_2 = \begin{bmatrix} -1/6 \\ -1/6 \\ 1/3 \end{bmatrix}, \text{ 即 } \alpha_3 = \frac{1}{2} \beta_1 + \frac{2}{3} \beta_2 + \beta_3.$$

$$A = (\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3) = (\beta_1, \beta_2, \beta_3) \begin{bmatrix} 1 & 0 & 1/2 \\ 0 & 1 & 2/3 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

$$= \begin{bmatrix} 1 & 1 & -1/6 \\ -1 & 1 & -1/6 \\ 0 & 1 & 1/3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 0 & 1/2 \\ 0 & 1 & 2/3 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

$$= \begin{bmatrix} \frac{1}{\sqrt{2}} & \frac{1}{\sqrt{3}} & -\frac{1}{\sqrt{6}} \\ -\frac{1}{\sqrt{2}} & \frac{1}{\sqrt{3}} & -\frac{1}{\sqrt{6}} \\ 0 & \frac{1}{\sqrt{3}} & \frac{\sqrt{6}}{3} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \sqrt{2} & & \\ & \sqrt{3} & \\ & & \frac{1}{\sqrt{6}} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 0 & \frac{1}{2} \\ 0 & 1 & \frac{2}{3} \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

$$= \begin{bmatrix} \frac{1}{\sqrt{2}} & \frac{1}{\sqrt{3}} & -\frac{1}{\sqrt{6}} \\ -\frac{1}{\sqrt{2}} & \frac{1}{\sqrt{3}} & -\frac{1}{\sqrt{6}} \\ 0 & \frac{1}{\sqrt{3}} & \frac{\sqrt{6}}{3} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \sqrt{2} & 0 & \frac{\sqrt{2}}{2} \\ 0 & \sqrt{3} & \frac{2\sqrt{3}}{3} \\ 0 & 0 & \frac{1}{\sqrt{6}} \end{bmatrix}$$

$$= QR.$$

例：求矩阵  $A = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \\ 1 & -1 & 4 \end{pmatrix}$  的  $QR$  分解.

**解：**  $A = (\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3), \quad \alpha_1 = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix}, \alpha_2 = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ -1 \end{bmatrix}, \alpha_3 = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 4 \end{bmatrix}$

由施密特正交化方法得：

$$\beta_1 = \alpha_1 = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix},$$

$$\beta_2 = \alpha_2 - \frac{(\alpha_2, \beta_1)}{(\beta_1, \beta_1)} \beta_1 = \begin{pmatrix} 1/2 \\ 1 \\ -1/2 \end{pmatrix},$$

$$\beta_3 = \alpha_3 - \frac{(\alpha_3, \beta_1)}{(\beta_1, \beta_1)} \beta_1 - \frac{(\alpha_3, \beta_2)}{(\beta_2, \beta_2)} \beta_2 = \begin{pmatrix} -1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix},$$

$$\therefore \begin{cases} \alpha_1 = \beta_1 \\ \alpha_2 = -\frac{1}{2}\beta_1 + \beta_2 \\ \alpha_3 = \frac{5}{2}\beta_1 - \beta_2 + \beta_3 \end{cases} \quad \|\beta_1\| = \sqrt{2}, \|\beta_2\| = \frac{\sqrt{6}}{2}, \|\beta_3\| = \sqrt{3}$$

$$\therefore A = (\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3) = (\beta_1, \beta_2, \beta_3) \begin{pmatrix} 1 & -1/2 & 5/2 \\ 0 & 1 & -1 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

$$= \begin{pmatrix} 1/\sqrt{2} & 1/\sqrt{6} & -1/\sqrt{3} \\ 0 & 2/\sqrt{6} & 1/\sqrt{3} \\ 1/\sqrt{2} & -1/\sqrt{6} & 1/\sqrt{3} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \sqrt{2} & -1/\sqrt{2} & 5/\sqrt{2} \\ 0 & \sqrt{6}/2 & -\sqrt{6}/2 \\ 0 & 0 & \sqrt{3} \end{pmatrix}.$$

## § 4.3 正交子空间

**定义：** 设 $V_1, V_2$ 是实内积空间 $V$ 的两个子空间

1. 若  $\forall \alpha \in V_1, \beta \in V_2$  有  $(\alpha, \beta) = 0$ , 则称 $V_1$ 与 $V_2$ 正交, 记为  $V_1 \perp V_2$ ;
2.  $V$  中向量 $\alpha$  如果满足  $\forall \beta \in V_1$  都有  $(\alpha, \beta) = 0$ , 则称 $\alpha$ 与 $V_1$ 正交, 记为  $\alpha \perp V_1$ ;
3. 若  $V_1 \perp V_2$  且  $V = V_1 + V_2$ , 则子空间 $V_2$ 称为 $V_1$ 的正交补

**注：** 若  $V_1 \perp V_2, \forall \alpha \in V_1 \cap V_2$  有  $(\alpha, \alpha) = 0 \Leftrightarrow \alpha = 0$

即 $V_1 \cap V_2 = \{0\}$ , 即两个正交子空间的和必为直和.

**定理：** 若内积空间 $V$ 的子空间 $V_1, V_2, \dots, V_s$ 两两正交, 则和  $V_1 + V_2 + \dots + V_s$  必为直和.



**证明:** 由子空间的和为直和的等价命题, 只需证明零向量的分解式唯一即可.

设  $O = \alpha_1 + \alpha_2 + \cdots + \alpha_s, \quad \alpha_i \in V_i, i = 1, 2, \cdots s$

$$0 = (\alpha_i, O) = \left( \alpha_i, \sum_{j=1}^s \alpha_j \right) = (\alpha_i, \alpha_i)$$

$$\Leftrightarrow \alpha_i = O, \quad i = 1, 2, \cdots s$$

**定理:** 实内积空间  $V$  的任一子空间  $W$  必有唯一正交补, 记这正交补为  $W^\perp$ , 则  $W^\perp = \{ \alpha \in V \mid \alpha \perp W \}$ .

**证明:** 如果  $W = \{O\}$ , 则  $V = W \oplus V$ , 即  $V$  是  $W$  的正交补. 如果  $W \neq \{O\}$ , 子空间  $W$  关于  $V$  中内积也成为内积空间, 存在正交基  $e_1, \cdots, e_m$ . 由基的扩充定理,

将它扩充成 $V$ 的一个正交基  $e_1, \dots, e_m, e_{m+1}, \dots, e_n$ ,  
( $n = \dim V$ ). 令  $U = \langle e_{m+1}, e_{m+2}, \dots, e_n \rangle$ , 则有  $W \perp U$ ,

$V = W \oplus U$  所以 $U$ 是 $W$ 的正交补. 下面证明  $U = W^\perp$ ,  
即 $U$ 是由所有与 $W$ 正交的向量组成的, 由此也证明了 $W$   
的正交补的唯一性.

$$\forall \alpha \in U, \alpha = k_{m+1}e_{m+1} + \dots + k_n e_n, W = \langle e_1, e_2, \dots, e_m \rangle$$

而  $e_1, e_2, \dots, e_n$  为 $V$ 的正交基,  $\therefore \alpha \perp W$  即  $U \subseteq W^\perp$ .

反之  $\forall \alpha \in W^\perp, \alpha \in V, \alpha = \sum_{i=1}^n k_i e_i,$

$$(\alpha, e_j) = k_j \|e_j\|^2, \quad j = 1, 2, \dots, n$$

如果  $j = 1, 2, \dots, m, \alpha \perp W$ , 有  $(\alpha, e_j) = 0$

$$\Rightarrow k_j = 0, \quad j = 1, 2, \dots, m, \quad \alpha = \sum_{i=m+1}^n k_i e_i \in U$$

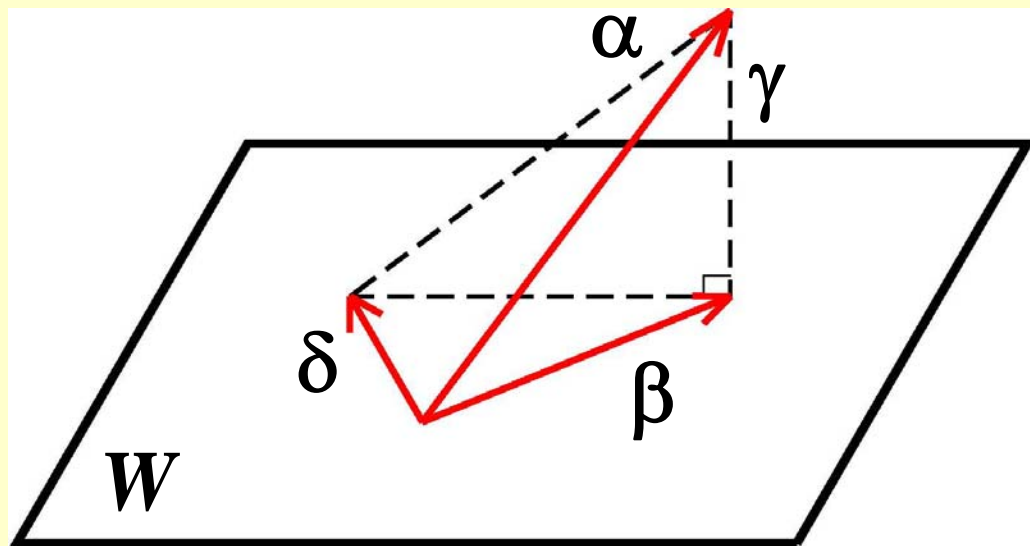
到现在为止，在内积空间 $V$ 中 $\forall \alpha \in V$ ，定义了向量 $\alpha$ 的长度 $\|\alpha\| = \sqrt{(\alpha, \alpha)}$ ，定义了向量与子空间正交的概念。下面就可以引入一个在工程实践和科学实验中应用很广的一个概念——向量到子空间的距离。

**定义：** 设 $W$ 是内积空间 $V$ 的子空间， $V = W \oplus W^\perp, \forall \alpha \in V$ ，有 $\alpha = \beta + \gamma, \beta \in W, \gamma \in W^\perp$ ，向量 $\beta$ 称为向量 $\alpha$ 在子空间 $W$ 上的正投影，而 $\|\gamma\|$ 称为向量 $\alpha$ 到子空间 $W$ 的距离。

**定理：** 设 $\alpha \in V$ ， $\beta$ 是 $\alpha$ 在 $V$ 的子空间 $W$ 上的正投影，则对任意 $\delta \in W$ ，有 $\|\gamma\| = \|\alpha - \beta\| \leq \|\alpha - \delta\|$ 且等号成立 $\iff \beta = \delta$

**注：** 说明将 $\|\gamma\|$ 定义为 $\alpha$ 到 $W$ 的距离是合理的。

证明:



$$\gamma = \alpha - \beta, \quad \gamma \perp W, \quad \beta - \delta \in W$$

$$\therefore \gamma \perp (\beta - \delta) \quad \alpha - \delta = (\alpha - \beta) + (\beta - \delta)$$

$$\text{由勾股定理得 } \|\alpha - \delta\|^2 = \|\alpha - \beta\|^2 + \|\beta - \delta\|^2$$

$$\because \|\beta - \delta\|^2 \geq 0 \quad \therefore \|\gamma\| = \|\alpha - \beta\| \leq \|\alpha - \delta\|$$

显然等号成立  $\Leftrightarrow \beta = \delta$ .

## § 4.4 正交变换

**定义：** 设 $T$ 是实内积空间 $V$ 的线性变换，若对 $V$ 中任意向量 $\alpha$ 有 $(T(\alpha), T(\alpha)) = (\alpha, \alpha)$  即 $T$ 保持向量的长度不变，则称 $T$ 为**正交变换**.

**定理：** 设 $T$ 是实内积空间 $V$  的线性变换，下面都是 $T$ 为正交变换的等价条件：

1.  $(T(\alpha), T(\alpha)) = (\alpha, \alpha)$  即 $T$ 保持向量的长度不变；
2.  $(T(\alpha), T(\beta)) = (\alpha, \beta)$  即 $T$ 保持内积不变；
3. 若 $e_1, e_2, \dots, e_n$  是 $V$ 的一个标准正交基，则 $T(e_1), T(e_2), \dots, T(e_n)$ 也是 $V$ 的一个标准正交基.
4. 若 $e_1, e_2, \dots, e_n$  是 $V$ 的一个标准正交基，且 $T(e_1, e_2, \dots, e_n) = (e_1, e_2, \dots, e_n)A$  则 $A$  是正交阵，即  $A^T A = E$ .

## 证明：循环证法

$1 \Rightarrow 2$

$$\forall \alpha, \beta \in V,$$

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

$$(\alpha, \beta) = \frac{1}{2}[(\alpha + \beta, \alpha + \beta) - (\alpha, \alpha) - (\beta, \beta)]$$

$$\begin{aligned} (T(\alpha), T(\beta)) &= \frac{1}{2}[(T(\alpha) + T(\beta), T(\alpha) + T(\beta)) \\ &\quad - (T(\alpha), T(\alpha)) - (T(\beta), T(\beta))] \end{aligned}$$

$$= \frac{1}{2}[(T(\alpha + \beta), T(\alpha + \beta)) - (\alpha, \alpha) - (\beta, \beta)]$$

$$= (\alpha, \beta) \quad \text{即} (T(\alpha), T(\beta)) = (\alpha, \beta).$$

## 证明：循环证法

2  $\Rightarrow$  3

$$\left(T(e_i), T(e_j)\right) = (e_i, e_j) = \begin{cases} 1 & i = j \\ 0 & i \neq j \end{cases}$$

$T(e_i), i = 1, 2, \dots, n$  两两正交的单位向量.

$\therefore$  正交向量组必线性无关

$\therefore T(e_1), T(e_2), \dots, T(e_n)$  为  $V$  的一个标准正交基.

3  $\Rightarrow$  1 若  $e_1, e_2, \dots, e_n$  是  $V$  的一个标准正交基,  $\forall \alpha \in V$ ,

$$\alpha = k_1 e_1 + \dots + k_n e_n \quad \alpha = \sum_{i=1}^n k_i e_i$$

$$(\alpha, \alpha) = \left( \sum_{i=1}^n k_i e_i, \sum_{j=1}^n k_j e_j \right) = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n k_i k_j (e_i, e_j) = \sum_{i=1}^n k_i^2$$

$T(e_1), T(e_2), \dots, T(e_n)$  也是  $V$  的一个标准正交基.

$$\begin{aligned}(T(\alpha), T(\alpha)) &= \left( \sum_{i=1}^n k_i T(e_i), \sum_{j=1}^n k_j T(e_j) \right) \\ &= \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n k_i k_j (T(e_i), T(e_j)) = \sum_{i=1}^n k_i^2\end{aligned}$$

$\therefore (\alpha, \alpha) = (T(\alpha), T(\alpha))$  即  $T$  保持向量的长度.

3  $\Leftrightarrow$  4 若  $e_1, e_2, \dots, e_n$  为  $V$  的一个标准正交基,

$T(e_1, e_2, \dots, e_n) = (e_1, e_2, \dots, e_n) A_{n \times n}$  设  $A = (a_{ij})_{n \times n}$

$$\begin{aligned}(T(e_1), T(e_2), \dots, T(e_n)) \\ = (e_1, e_2, \dots, e_n) \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{bmatrix}\end{aligned}$$



$$T(e_i) = \sum_{l=1}^n a_{li} e_l$$

$T(e_1), T(e_2), \dots, T(e_n)$  为  $V$  的一个标准正交基.

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

$$\Leftrightarrow \left( \sum_{l=1}^n a_{li} e_l, \sum_{m=1}^n a_{mj} e_m \right) = \begin{cases} 1 & i = j \\ 0 & i \neq j \end{cases}$$

$$\Leftrightarrow \sum_{l=1}^n \sum_{m=1}^n a_{li} a_{mj} (e_l, e_m) = \begin{cases} 1 & i = j \\ 0 & i \neq j \end{cases}$$

$$\Leftrightarrow \sum_{l=1}^n a_{li} a_{lj} = \begin{cases} 1 & i = j \\ 0 & i \neq j \end{cases} \quad A^T \text{ 的第 } i \text{ 行乘以 } A \text{ 的第 } j \text{ 列}$$

$$\Leftrightarrow A^T A = E \quad \Leftrightarrow A \text{ 是正交阵.}$$

**推论：** 1. 两个正交变换的积仍为正交变换；  
2. 正交变换的逆变换仍为正交变换。

**证明：** 1. 设  $T_1, T_2$  为  $V$  的两个正交变换,  $\forall \alpha \in V$  有

$$\begin{aligned}(T_1 T_2(\alpha), T_1 T_2(\alpha)) &= (T_1(T_2(\alpha)), T_1(T_2(\alpha))) \\ &= (T_2(\alpha), T_2(\alpha)) = (\alpha, \alpha)\end{aligned}$$

2.  $T$  为可逆线性变换  $\iff T$  为满秩线性变换

设  $T$  为正交变换,  $e_1, e_2, \dots, e_n$  为  $V$  的一个标准正交基,  
且  $T(e_1, e_2, \dots, e_n) = (e_1, e_2, \dots, e_n)A$ ,  $A$  是正交阵,

$\therefore T$  可逆

设  $T^{-1}$  为  $T$  逆变换  $(e_1, e_2, \dots, e_n) = T(e_1, e_2, \dots, e_n)A^{-1}$

$$T^{-1}(e_1, e_2, \dots, e_n) = (e_1, e_2, \dots, e_n) A^{-1}$$

$$(A^{-1})^T A^{-1} = A A^T = E$$

$\therefore A^{-1}$  为正交阵,

$\therefore T^{-1}$  为正交变换

**例1：** 在第三章第五节的例子中线性变换

$$H \begin{bmatrix} a \\ b \\ c \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} a \\ b \\ -c \end{bmatrix} \quad \text{为坐标平面} xoy \text{的反射变换,}$$

$$H = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & -1 \end{bmatrix} \quad \text{将} R^3 \text{看作为内积空间,}$$

$$H^T H = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & -1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & -1 \end{bmatrix} = E \quad \therefore H \text{ 为正交阵.}$$

$\therefore \forall \alpha \in R^3$  有  $(H\alpha, H\alpha) = (\alpha, \alpha)$   $H$  为正交变换.

几何上, 把向量  $\begin{bmatrix} a \\ b \\ c \end{bmatrix}$  关于平面  $xoy$  反射成向量  $\begin{bmatrix} a \\ b \\ -c \end{bmatrix}$

$$H = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & -1 \end{bmatrix} = E - 2e_3e_3^T \quad e_3 \perp S = \text{平面 } xoy$$

下面讨论反射变换的一般形式:

设  $\omega \in R^n$ , 且  $\|\omega\| = 1$ ,  $H = E - 2\omega\omega^T$ , 则由  $H$  所确定的线性变换  $H$  是内积空间  $R^n$  的一个正交变换.

$$H : R^n \longrightarrow R^n \quad \alpha \longrightarrow H(\alpha) = H\alpha$$

我们只需验证 $H$ 为正交阵即可.

$$\begin{aligned} H^T H &= (E - 2\omega\omega^T)^T (E - 2\omega\omega^T) \\ &= (E - 2\omega\omega^T)(E - 2\omega\omega^T), \\ &= E - 4\omega\omega^T + 4\omega(\omega^T\omega)\omega^T \\ &\quad \because \omega^T\omega = (\omega, \omega) = 1 \\ &\therefore H^T H = E \end{aligned}$$

故 $H$ 为正交阵, 从而线性变换  $H(\alpha) = H\alpha$  ( $\forall \alpha \in R^n$ )  
为正交变换, 几何意义:

令  $S = \langle \omega \rangle^\perp$  则  $\dim S = n - 1$ .  $\forall \alpha \in R^n$

设  $\alpha = \alpha_1 + \alpha_2$ ,  $\alpha_1 \in S$ ,  $\alpha_2 \in \langle \omega \rangle$ ,

即  $\alpha_1$  为  $\alpha$  在  $S$  上的正投影.

$$\begin{aligned}
 H\alpha &= (E - 2\omega\omega^T)(\alpha_1 + \alpha_2) \\
 &= (\alpha_1 - 2\omega(\omega^T\alpha_1)) + (\alpha_2 - 2\omega(\omega^T\alpha_2))
 \end{aligned}$$

$$\alpha_1 \in S, \quad \alpha_1 \perp \omega, \quad \text{即 } 0 = (\alpha_1, \omega) = \omega^T \alpha_1,$$

$$\omega^T \alpha_2 = (\alpha_2, \omega), \quad \alpha_2 \in \langle \omega \rangle,$$

$$\text{令 } \alpha_2 = k\omega, \quad k \in R, \quad \omega^T \alpha_2 = k(\omega, \omega) = k$$

$$\therefore H\alpha = \alpha_1 + \alpha_2 - 2k\omega = \alpha_1 + \alpha_2 - 2\alpha_2 = \alpha_1 - \alpha_2 \triangleq \beta$$

即 $\alpha$ 在 $H$ 下的像 $\beta$ 是 $\alpha$ 关于子空间 $S$ 的反射, 矩阵 $H$ 称为*Household* 矩阵或初等反射阵, 线性变换 $H$ 称为*Household* 变换或初等反射变换.

**例：** 设  $\alpha, \beta \in \mathbf{R}^n$  且  $\|\alpha\| = \|\beta\|$ , 求一个初等反射变换  $H$  使得  $H(\alpha) = \beta$ .

**解：** 要确定矩阵  $H$ , 只需要确定单位向量  $\omega$  使得  $\beta$  是  $\alpha$  关于子空间  $\langle \omega \rangle^\perp$  的反射, 这样  $\omega$  应是  $\alpha - \beta$  的单位向量.

$$\text{令 } \omega = \frac{\alpha - \beta}{\|\alpha - \beta\|}, \quad H = E - 2\omega\omega^T$$

$$\begin{aligned} H(\alpha) &= H\alpha = (E - 2\omega\omega^T)\alpha = \alpha - 2\omega\omega^T\alpha \\ &= \alpha - 2 \frac{\alpha - \beta}{\|\alpha - \beta\|} \frac{\alpha^T - \beta^T}{\|\alpha - \beta\|} \alpha \\ &= \alpha - 2(\alpha - \beta) \frac{(\alpha^T\alpha - \beta^T\alpha)}{\|\alpha - \beta\|^2} \end{aligned}$$



$$\begin{aligned}\|\alpha - \beta\|^2 &= (\alpha - \beta, \alpha - \beta) = (\alpha, \alpha) - 2(\alpha, \beta) + (\beta, \beta) \\ &= 2((\alpha, \alpha) - (\alpha, \beta)) \\ &= 2(\alpha\alpha^T - \beta^T\alpha) \\ \therefore H(\alpha) &= \alpha - (\alpha - \beta) = \beta.\end{aligned}$$

**定理(QR分解)** 设  $A \in R^{n \times n}$ , 则  $A$  可以分解为  $A=QR$ , 其中  $Q$  为正交阵,  $R$  为上三角阵.

由上面的例子, 取定  $n$  维向量  $e$ , 存在初等反射变换  $H$  使得  $H(\alpha)$  与  $e$  同方向或相反方向, 且保持长度不变.