

# 第九章 内积空间

§1 定义与基本性质

§2 标准正交基

§3 同构

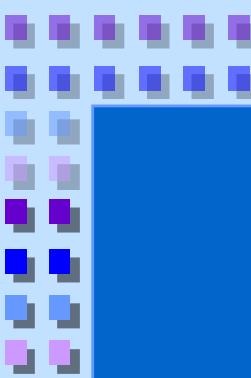
§4 正交变换

§5 子空间

§6 实对称矩阵的标准形

# §1 定义与基本性质

前面对线性空间的研究仅限于对其代数结构的研究.但我们可以以几何空间中的向量作为线性空间理论的一个具体模型, 仅限于对代数结构的研究是不够的, 还需要研究向量的度量性质, 如长度、夹角等. 为此, 我们需要在线性空间中引入一种新的结构, 这就是“内积”.



## 定义4

设  $V$  是实数域  $\mathbf{R}$  上一线性空间，在  $V$  上定义了一个二元实函数，称为内积，记作  $(\alpha, \beta)$ ，它具有以下性质：

- 1)  $(\alpha, \beta) = (\beta, \alpha)$ ; **(对称性)**
  - 2)  $(k\alpha, \beta) = k(\alpha, \beta)$ ;
  - 3)  $(\alpha + \beta, \gamma) = (\alpha, \gamma) + (\beta, \gamma)$ ;
  - 4)  $(\alpha, \alpha) \geq 0$ ，当且仅当  $\alpha = 0$  时  $(\alpha, \alpha) = 0$ .
- } **(线性性)**

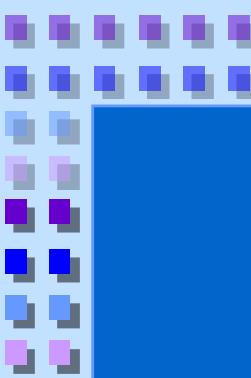
其中  $\alpha, \beta, \gamma$  是  $V$  中任意的向量，**(正定性)**

$k$  是任意实数，这样的线性空间称为**欧几里得(Euclid)空间**.



简称**欧氏空间**.

**欧氏空间**即为带有内积的线性空间. 对线性空间的维数并无要求, 可以是有限维的, 也可以是无限维的. 本课程研究的是有限维的欧氏空间.



**例1** 在线性空间 $\mathbf{R}^n$ 中, 对于向量

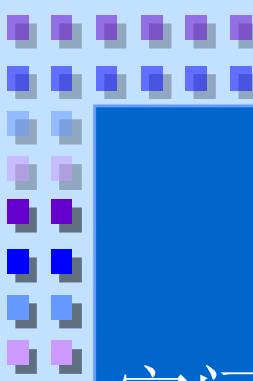
$$\alpha = (a_1, a_2, \dots, a_n), \beta = (b_1, b_2, \dots, b_n),$$

定义内积

$$(\alpha, \beta) = a_1 b_1 + a_2 b_2 + \dots + a_n b_n, \quad (1)$$

显然, 内积(1)适合定义中的条件.这样,  $\mathbf{R}^n$ 就成为一个欧氏空间.

当 $n = 3$ 时, (1)式就是几何空间中向量的内积在直角坐标系中的坐标表达式.



**例2** 在闭区间 $[a, b]$ 上的所有实连续函数所成的空间 $C[a, b]$ 中，对于函数 $f(x), g(x)$ 定义内积

$$(f, g) = \int_a^b f(x)g(x)dx.$$

由定积分的性质不难证明，对于内积(2)， $C[a, b]$ 构成构成一欧几里得空间.

类似地，线性空间 $\mathbf{R}[x], \mathbf{R}[x]_n$ ，对于内积(2)也构成欧几里得空间.

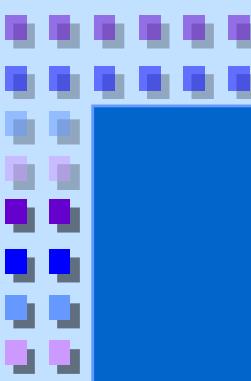


## 欧几里得空间的基本性质

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

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

$$3) (k\alpha + l\beta, \gamma) = k(\alpha, \gamma) + l(\beta, \gamma).$$



## 定义2

非负实数  $\sqrt{(\alpha, \alpha)}$  称为向量  $\alpha$  的**长度**, 记为  $|\alpha|$ .  
也称为  $\alpha$  的**范数**.

**注1** 对于任意非零向量  $\alpha$ ,  $|\alpha| > 0$ .

$$\alpha = 0 \Leftrightarrow |\alpha| = 0.$$

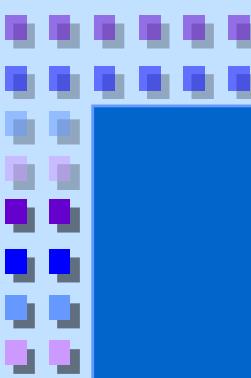
**注2**  $|k\alpha| = |k| |\alpha|$ .

**注3** 长度为1的向量称为**单位向量**.

如果  $\alpha \neq 0$ , 则  $\frac{1}{|\alpha|} \alpha$

为一个单位向量. 通常称为  $\alpha$  的**单位化**.





## 定理(柯西 - 布涅柯夫斯基不等式)

设  $\alpha, \beta$  为欧氏空间  $V$  中任意两个非零向量, 则

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

当且仅当  $\alpha, \beta$  线性相关时, 等号才能成立.

**证明:** 当  $\beta = 0$  时, 结论自然成立. 下设  $\beta \neq 0$ .

构造向量  $\gamma = \alpha + t\beta$ . 则

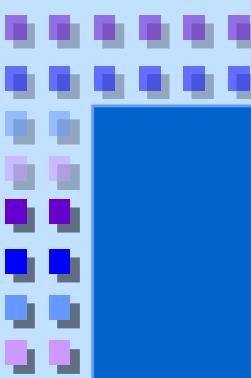
$$(\gamma, \gamma) = (\alpha + t\beta, \alpha + t\beta) \geq 0, \quad \forall t \in \mathbb{R}.$$

即

$$(\alpha, \alpha) + 2(\alpha, \beta)t + (\beta, \beta)t^2 \geq 0, \quad \forall t \in \mathbb{R}.$$

所以它的判别式  $\Delta = 4(\alpha, \beta)^2 - 4(\alpha, \alpha)(\beta, \beta) \leq 0$ .

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



显然当  $\alpha, \beta$  线性相关时，等号成立.

反之若等号成立，则关于  $t$  的一元二次方程

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

有唯一解

$$t_0 = \frac{(\alpha, \beta)}{(\beta, \beta)}.$$

此时对于向量  $\gamma_0 = \alpha + t_0\beta$ , 有

$$(\gamma_0, \gamma_0) = 0,$$

所以  $\gamma_0 = \alpha + t_0\beta = 0$ , 即

$$\alpha - \frac{(\alpha, \beta)}{(\beta, \beta)}\beta = 0,$$

故  $\alpha, \beta$  线性相关.





**注** 上述定理对于一般欧氏空间都成立的. 而对于一些具体的欧氏空间, 它有着具体的形式, 而这些不等式已经为我们所熟知.

**例如** 在欧氏空间  $\mathbf{R}^n$  中的 Cauchy 不等式:

$$|a_1b_1 + a_2b_2 + \cdots + a_nb_n| \leq \sqrt{a_1^2 + a_2^2 + \cdots + a_n^2} \sqrt{b_1^2 + b_2^2 + \cdots + b_n^2}.$$

**又如** 在  $C[a, b]$  中, Cauchy—Schwarz 不等式:

$$\left| \int_a^b f(x)g(x)dx \right| \leq \left( \int_a^b f^2(x)dx \right)^{1/2} \left( \int_a^b g^2(x)dx \right)^{1/2}$$





**注** 根据柯西－布涅柯夫斯基不等式，我们有三角不等式

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

事实上，

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

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



## 定义3

设  $\alpha, \beta$  为欧氏空间  $V$  中任意两个非零向量,

$$\langle \alpha, \beta \rangle = \arccos \frac{(\alpha, \beta)}{|\alpha| |\beta|}, \quad 0 \leq \langle \alpha, \beta \rangle \leq \pi$$

称为向量  $\alpha, \beta$  的夹角.

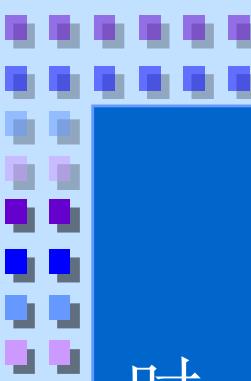
## 定义4

如果向量  $\alpha, \beta$  的内积为零, 即

$$(\alpha, \beta) = 0,$$

则  $\alpha, \beta$  称为**正交的**或**互相垂直的**, 记为  $\alpha \perp \beta$ .

**注** 显然  $\alpha \perp \beta \Leftrightarrow \langle \alpha, \beta \rangle = \frac{\pi}{2}$ .



在欧氏空间中同样有勾股定理，即当  $\alpha, \beta$  正交时，

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

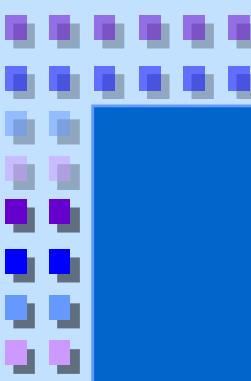
事实上，

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

不难将勾股定理推广到多个向量的情形，即如果向量  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$  两两正交，则

$$|\alpha_1 + \alpha_2 + \dots + \alpha_m|^2 = |\alpha_1|^2 + |\alpha_2|^2 + \dots + |\alpha_m|^2.$$





## 有限维欧氏空间中的内积

设  $V$  是一个  $n$  维欧氏空间，在  $V$  中取一组基  $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n$ ，对  $V$  中任意两个向量

$$\alpha = \sum_{i=1}^n x_i \varepsilon_i, \beta = \sum_{i=1}^n y_i \varepsilon_i,$$

则

$$(\alpha, \beta) = \left( \sum_{i=1}^n x_i \varepsilon_i, \sum_{j=1}^n y_j \varepsilon_j \right)$$

$$= \sum_{i,j=1}^n x_i y_j (\varepsilon_i, \varepsilon_j).$$

令

$$a_{ij} = (\varepsilon_i, \varepsilon_j), i, j = 1, 2, \dots, n.$$



于是

$$(\alpha, \beta) = \sum_{i,j=1}^n x_i y_j a_{ij}.$$

利用矩阵,  $(\alpha, \beta)$  还可以写成

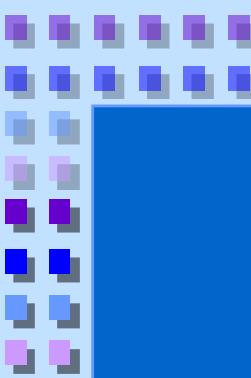
$$(\alpha, \beta) = X^T A Y,$$

其中

$$X = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}, Y = \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix}.$$

分别是  $\alpha, \beta$  的坐标,





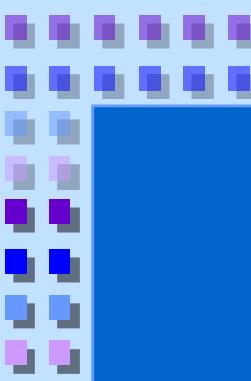
而矩阵

$$A = (a_{ij})_{n \times n}$$

称为基  $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n$  的**度量矩阵**.

上面讨论表明：在知道了一组基的度量矩阵后，任意两个向量的内积就可以通过坐标来计算，因而度量矩阵完全确定了内积.





## 不同基下度量矩阵之间的关系

设  $\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_n$  是空间  $V$  的另外一组基, 而由  $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n$  到  $\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_n$  的过渡矩阵为  $C$ , 即

$$(\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_n) = (\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n)C.$$

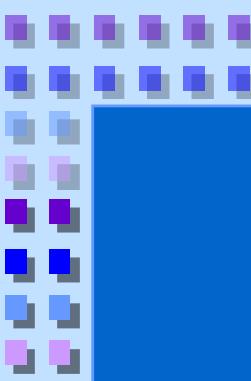
于是基  $\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_n$  的度量矩阵

$$B = (b_{ij}) = ((\eta_i, \eta_j)) = C^T AC.$$

也可写成

$$B = \begin{pmatrix} \eta_1 \\ \eta_2 \\ \vdots \\ \eta_n \end{pmatrix} (\eta_1 \quad \eta_2 \quad \cdots \quad \eta_n) = C^T \begin{pmatrix} \varepsilon_1 \\ \varepsilon_2 \\ \vdots \\ \varepsilon_n \end{pmatrix} (\varepsilon_1 \quad \varepsilon_2 \quad \cdots \quad \varepsilon_n) C = C^T AC.$$





## 度量矩阵的性质

度量矩阵是正定的.

事实上, 对于非零向量  $\alpha$ , 即坐标向量  $X \neq 0$ ,

$$X^T AX = (\alpha, \alpha) > 0.$$

反之, 给定一个  $n$  级正定矩阵及  $n$  维实线性空间的一组基  $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n$ , 可以规定  $V$  上一个内积, 使它成为欧氏空间, 并且基  $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n$  的度量矩阵为  $A$ .



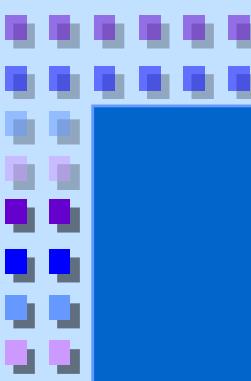
## §2 标准正交基

### 定义5

欧氏空间  $V$  中一组非零的向量，如果它们是两两正交的，则称为一组正交向量组.

**注** 应该指出，按定义，由单个非零向量所成的正交向量组.

以下所讨论的正交向量组都是非空的.



## 命题

正交向量组是线性无关的.

**证明:** 设  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$  为一正交向量组,

$$k_1\alpha_1 + k_2\alpha_2 + \dots + k_m\alpha_m = 0.$$

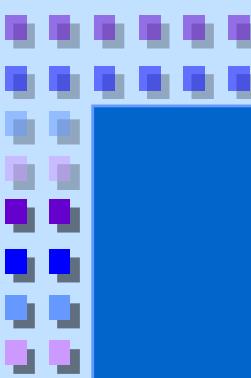
两边同时与  $\alpha_i$  作内积, 即得

$$k_i(\alpha_i, \alpha_i) = 0.$$

由于  $\alpha_i \neq 0$ , 有  $(\alpha_i, \alpha_i) > 0$ , 从而有  $k_i = 0 (i = 1, 2, \dots, m)$ .  
这就证明了  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$  是线性无关的.

**推论** 在  $n$  维欧氏空间中, 两两正交的非零向量  
不可能超过  $n$  个.





## 定义6

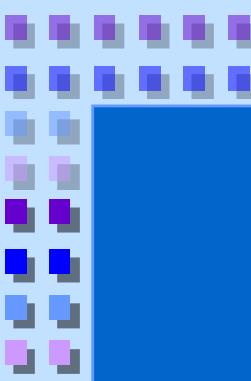
在 $n$ 维欧氏空间中，由 $n$ 个向量组成的正交向量组称为**正交基**；由单位向量组组成的正交向量组称为**标准正交基**.

**注1** 对一组正交基进行单位化就可得到一组标准正交基.

**注2** 设 $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n$ 是一组标准正交基，由定义，有

$$(\varepsilon_i, \varepsilon_j) = \delta_{ij} = \begin{cases} 1, & i = j, \\ 0, & i \neq j. \end{cases}$$





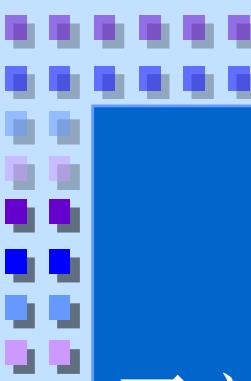
**注3** 若基 $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n$ 满足:

$$(\varepsilon_i, \varepsilon_j) = \delta_{ij} = \begin{cases} 1, & i = j, \\ 0, & i \neq j. \end{cases}$$

则它就是一组标准正交基.

综上可知, 一组基为标准正交基的充分必要条件是: 它的度量矩阵为单位矩阵.





**注4** 设基  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$  的度量矩阵为  $A$ , 则  $A$  为正定阵, 由二次型知识可知, 存在可逆阵  $C$ , 使得

$$C^T A C = E_n.$$

令

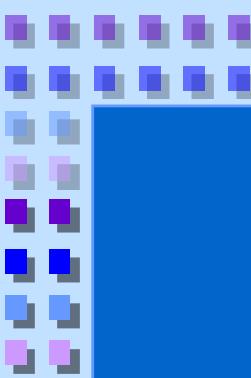
$$(\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n) = (\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n)C,$$

则  $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n$  也是一组基, 且从  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$  到  $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n$  的过渡矩阵为  $C$ , 于是基  $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n$  的度量矩阵为  $C^T A C = E_n$ .

从而  $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n$  也就是一组标准正交基.

上述分析不仅说明了标准正交基的存在性, 还给出了求标准正交基的一种方法.





## 注6 向量在标准正交基下的坐标

设  $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n$  为  $V$  的一组标准正交基, 则任一向量  $\alpha \in V$ , 则

$$\alpha = (\alpha, \varepsilon_1)\varepsilon_1 + (\alpha, \varepsilon_2)\varepsilon_2 + \dots + (\alpha, \varepsilon_n)\varepsilon_n.$$

事实上, 设

$$\alpha = x_1\varepsilon_1 + x_2\varepsilon_2 + \dots + x_n\varepsilon_n,$$

两边同时与  $\varepsilon_i$  作内积, 即得

$$x_i = (\alpha, \varepsilon_i), i = 1, 2, \dots, n.$$

## 注7 标准正交基下的向量内积的计算

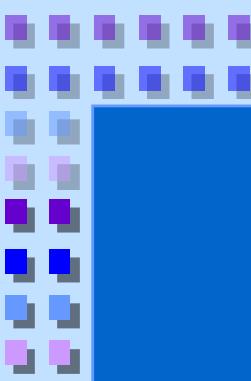
在标准正交基  $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n$  下，

$$\alpha = x_1 \varepsilon_1 + x_2 \varepsilon_2 + \dots + x_n \varepsilon_n,$$

$$\beta = y_1 \varepsilon_1 + y_2 \varepsilon_2 + \dots + y_n \varepsilon_n.$$

则

$$(\alpha, \beta) = x_1 y_1 + x_2 y_2 + \dots + x_n y_n = X^T Y.$$



## 标准正交基的求法

### 定理1

$n$ 维欧氏空间中任一个正交向量组都能扩充成一组基.

**证明:** 设  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$  是正交向量组, 我们对  $n-m$  作数学归纳法.

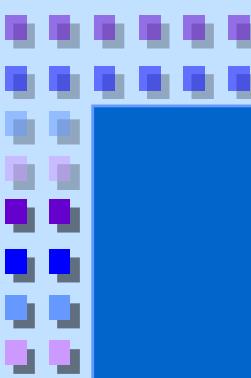
当  $n-m=0$  时,  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$  就是一组正交基了.

假设  $n-m=k$  时定理成立, 也就是说, 可以找到向量  $\beta_1, \dots, \beta_k$ , 使得

$$\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m, \beta_1, \dots, \beta_k$$

成为一组正交基.





下证  $n-m = k+1$  的情形.

因为  $m < n$ , 所以一定存在向量  $\beta$  不能被  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$  线性表出, 作向量

$$\alpha_{m+1} = \beta - k_1\alpha_1 - k_2\alpha_2 - \dots - k_m\alpha_m.$$

其中  $k_1, k_2, \dots, k_m$  是待定的系数. 用  $\alpha_i$  与  $\alpha_{m+1}$  作内积, 得

$$(\alpha_i, \alpha_{m+1}) = (\beta, \alpha_i) - k_i(\alpha_i, \alpha_i) \quad (i = 1, 2, \dots, m)$$

取  $k_i = \frac{(\alpha_i, \beta)}{(\alpha_i, \alpha_i)}$  ( $i = 1, 2, \dots, m$ ). 则有

$$(\alpha_i, \alpha_{m+1}) = 0, \quad (i = 1, 2, \dots, m).$$

由  $\beta$  的选择可知,  $\alpha_{m+1} \neq 0$ .



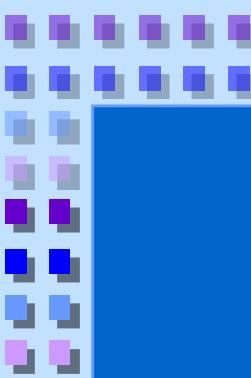


因此  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m, \alpha_{m+1}$  是一正交向量组.

由归纳假设,  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m, \alpha_{m+1}$  可以扩充一正交基.  
于是定理得证.

**注** 上述定理的证明过程给出了一个具体求正交基的方法, 即从任一个非零向量出发, 按证明中的步骤逐个地扩充, 最后就得到一个正交基. 再单位化, 就得到一组标准正交基.





## 定理2

对于 $n$ 维欧氏空间中任意一组基  $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n$ , 都可以找到一组标准正交基  $\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_n$ , 使得

$$L(\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_i, \dots) = L(\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_i), i = 1, 2, \dots, n.$$

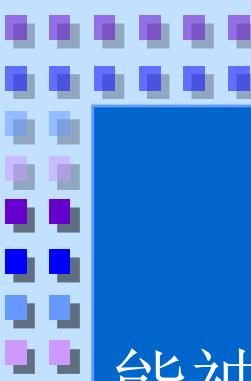
**证明:** 设  $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n$  是一组基, 下面就逐个求出向量  $\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_n$ ,

首先, 取  $\eta_1 = \frac{1}{|\varepsilon_1|} \varepsilon_1$ . 显然  $L(\varepsilon_1) = L(\eta_1)$ .

一般地, 假定已经求出  $\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_m$ , 它们是单位正交的, 具有性质

$$L(\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_i, \dots) = L(\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_i), i = 1, 2, \dots, m.$$





下一步来求  $\eta_{m+1}$ .

因为  $L(\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_m) = L(\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_m)$ , 所以  $\varepsilon_{m+1}$  不能被  $\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_m$  线性表出. 按定理1证明中的方法, 作向量

$$\xi_{m+1} = \varepsilon_{m+1} - \sum_{i=1}^m (\varepsilon_{m+1}, \eta_i) \eta_i.$$

显然

$$\xi_{m+1} \neq 0, \text{ 且 } (\xi_{m+1}, \eta_i) = 0, i = 1, 2, \dots, m.$$

令

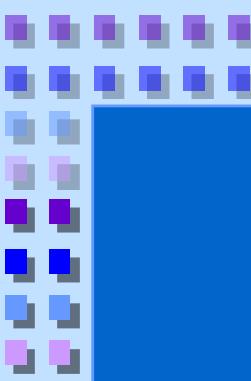
$$\eta_{m+1} = \frac{1}{|\xi_{m+1}|} \xi_{m+1}.$$

$\eta_1, \dots, \eta_m, \eta_{m+1}$  就是一单位正交向量组. 同时

$$L(\varepsilon_1, \dots, \varepsilon_m, \varepsilon_{m+1}) = L(\eta_1, \dots, \eta_m, \eta_{m+1}),$$

由归纳法原理, 定理2得证.





## 注1 定理2中要求

$$L(\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_i) = L(\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_i), i = 1, 2, \dots, n.$$

就相当于由基  $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n$  到  $\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_n$  的过渡矩阵是上三角形的.

注2 定理2中把一组线性无关的向量变成一单位正交向量组的方法称为Schmidt**正交化**.

例 把

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

$$\alpha_3 = (1, 0, 1, 0), \alpha_4 = (1, -1, -1, 1)$$

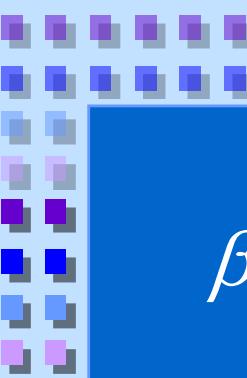
变成单位正交的向量组.

解: 先把它们正交化, 得

$$\beta_1 = \alpha_1 = (1, 1, 0, 0),$$

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

$$\beta_3 = \alpha_3 - \frac{(\alpha_3, \beta_1)}{(\beta_1, \beta_1)} \beta_1 - \frac{(\alpha_3, \beta_2)}{(\beta_2, \beta_2)} \beta_2 = \left( -\frac{1}{3}, \frac{1}{3}, \frac{1}{3}, 1 \right),$$



$$\begin{aligned}\beta_4 &= \alpha_4 - \frac{(\alpha_4, \beta_1)}{(\beta_1, \beta_1)} \beta_1 - \frac{(\alpha_4, \beta_2)}{(\beta_2, \beta_2)} \beta_2 - \frac{(\alpha_4, \beta_3)}{(\beta_3, \beta_3)} \beta_3 \\ &= (1, -1, -1, 1).\end{aligned}$$

再单位化, 得

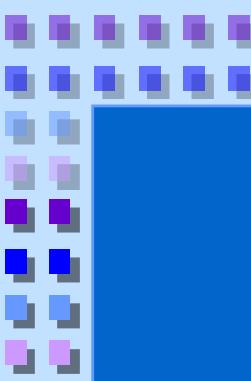
$$\eta_1 = \left( \frac{1}{\sqrt{2}}, \frac{1}{\sqrt{2}}, 0, 0 \right),$$

$$\eta_2 = \left( \frac{1}{\sqrt{6}}, -\frac{1}{\sqrt{6}}, \frac{2}{\sqrt{6}}, 0 \right),$$

$$\eta_3 = \left( -\frac{1}{\sqrt{12}}, \frac{1}{\sqrt{12}}, \frac{1}{\sqrt{12}}, \frac{3}{\sqrt{12}} \right),$$

$$\eta_4 = \left( \frac{1}{2}, -\frac{1}{2}, -\frac{1}{2}, \frac{1}{2} \right).$$





## 标准正交基到标准正交基的过渡矩阵

设  $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n$  与  $\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_n$  是欧氏空间  $V$  中的两组标准正交基，它们之间的过渡矩阵是  $A = (a_{ij})$ ，即

$$(\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_n) = (\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n) \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & a_{2n} \\ a_{n1} & a_{2n} & a_{nn} \end{pmatrix}.$$

因为  $\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_n$  是标准正交基，所以

$$(\eta_i, \eta_j) = \delta_{ij} = \begin{cases} 1, & i = j, \\ 0, & i \neq j. \end{cases}$$



于是

$$\begin{aligned}\delta_{ij} &= (\eta_i, \eta_j) = \left( \sum_{k=1}^n a_{ki} \varepsilon_k, \sum_{l=1}^n a_{lj} \varepsilon_l \right) \\ &= \sum_{k,l=1}^n a_{ki} a_{lj} (\varepsilon_k, \varepsilon_l) = \sum_{k,l=1}^n a_{ki} a_{lj} \delta_{kl} \\ &= \sum_{k=1}^n a_{ki} a_{kj},\end{aligned}$$

故  $AA^T = E$ , 或  $A^{-1} = A^T$ .

**定义7**  $n$  级实矩阵  $A$  称为正交矩阵, 如果

$$AA^T = E.$$





由标准正交基到标准正交基的过渡矩阵是正交矩阵；

反之，如果第一组基是标准正交基是标准正交基，过渡矩阵是正交矩阵，则第二组基一定也是标准正交基.



## 注 正交矩阵

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{pmatrix},$$

$\Leftrightarrow AA^T = E$ , 即

$$a_{1i}a_{1j} + a_{2i}a_{2j} + \cdots + a_{ni}a_{nj} = \delta_{ij} = \begin{cases} 1, & i = j, \\ 0, & i \neq j. \end{cases}$$

**列向量组是一组单位正交的向量组**

$\Leftrightarrow AA^T = E$ , 即

$$a_{i1}a_{j1} + a_{i2}a_{j2} + \cdots + a_{in}a_{jn} = \delta_{ij} = \begin{cases} 1, & i = j, \\ 0, & i \neq j. \end{cases}$$

**行向量组是一组单位正交的向量组**

## §3 同构

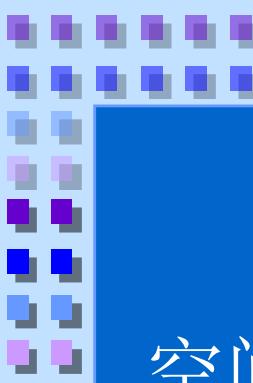
在第6章 线性空间中，我们证明了数域  $P$  上的  $n$  维线性空间  $V$  在代数结构上与  $P^n$  是相同的. 现在我们所研究的欧氏空间只是在线性空间中多加了一种结构：内积. 下面我们引入欧氏空间中的同构，类似的，所谓同构，就是结构上相同，这种相同用映射来反映，即两个欧氏空间之间可以建立一种双射，它不仅是保线性运算的，还是保内积的. 引入同构的概念之后，我们将证明实数域上任一  $n$  维欧氏空间都与  $\mathbf{R}^n$  (普通内积) 是同构的.

## 定义8

实数域  $\mathbf{R}$  上欧氏空间  $V$  与  $V'$  称为**同构的**，如果由  $V$  到  $V'$  有一个双射  $\sigma$ ，满足

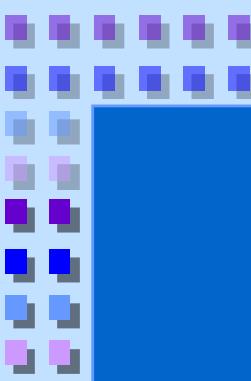
- 1)  $\sigma(\alpha + \beta) = \sigma(\alpha) + \sigma(\beta),$
- 2)  $\sigma(k\alpha) = k\sigma(\alpha),$
- 3)  $(\alpha, \beta) = (\sigma(\alpha), \sigma(\beta)),$

其中  $\alpha, \beta \in V, k \in \mathbf{R}$ ，这样的映射  $\sigma$  称为  $V$  到  $V'$  的**同构映射**。



**注** 因为欧氏空间只是一种多了一种结构的线性空间，所以欧氏空间之间的同构映射也是作为线性空间的同构映射.因此，同构的欧氏空间必有相同的维数.





## 命题

任一 $n$ 维欧氏空间都与 $\mathbf{R}^n$ 同构.

**证明:** 设 $V$ 为 $n$ 维欧氏空间,  $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n$  为 $V$ 中一组标准正交基, 构造映射

$$\sigma: V \rightarrow \mathbf{R}^n,$$

对于任意  $\alpha \in V$ , 设  $\alpha = x_1\varepsilon_1 + x_2\varepsilon_2 + \dots + x_n\varepsilon_n$ , 则

$$\sigma(\alpha) = (x_1, x_2, \dots, x_n).$$

容易验证  $\sigma$  确为一个同构映射.

# 欧氏空间中的映射的性质

1 反身性；

2 对称性；

3 传递性.

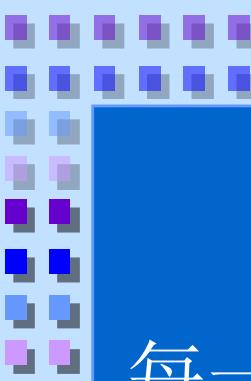
事实上，欧氏空间中的恒等映射是自身到自身的同构映射.

同构映射的逆仍是同构映射.

两个同构映射的复合仍是同构映射.

## 定理3

两个有限维欧氏空间同构的充分必要条件是它们的维数相同.



我们可以按同构关系将所有欧氏空间进行分类，每一类的任何两个空间都是同构的，而属于不同类的两个欧氏空间是不同构的. 现在每一类中选取一个代表空间，由定理3可知，这种分类方法实际上就是按维数分类，所以选取的最简单的代表空间当然应该是 $\mathbf{R}^n$ . 所以我们只要弄清楚 $\mathbf{R}^n$ 的结构，就弄清楚了它所在的类，即所有 $n$ 维欧氏空间的结构.

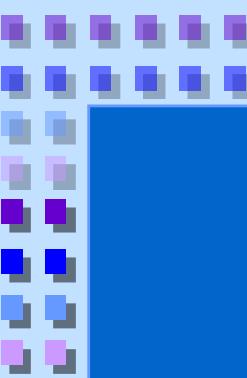


## §4 正交变换

### 定义9

欧氏空间  $V$  的线性变换  $\mathcal{A}$  称为正交变换，如果它保持向量的内积不变，即对于任意的  $\alpha, \beta \in V$ ，都有

$$(\mathcal{A}\alpha, \mathcal{A}\beta) = (\alpha, \beta).$$



## 正交变换的充分必要条件 定理4

设  $\mathcal{A}$  是  $n$  维欧氏空间  $V$  的一个线性变换，于是下面四个命题是相互等价的：

- 1)  $\mathcal{A}$  是正交变换，即保内积；
- 2)  $\mathcal{A}$  保持向量的长度不变，即对于  $\forall \alpha \in V$ ，  
$$|\mathcal{A}\alpha| = |\alpha|.$$
- 3) 如果  $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n$  是标准正交基，则  $\mathcal{A}\varepsilon_1, \mathcal{A}\varepsilon_2, \dots, \mathcal{A}\varepsilon_n$  也是标准正交基，即  $\mathcal{A}$  将标准正交基变成标准正交基；
- 4)  $\mathcal{A}$  在任一标准正交基下的矩阵是正交矩阵.



## 证明：

首先证明1) 与2) 等价.

(1)  $\Rightarrow$  (2)

如果  $\mathcal{A}$  是正交变换, 则对于  $\forall \alpha \in V$ ,

$$|\mathcal{A}\alpha|^2 = (\mathcal{A}\alpha, \mathcal{A}\alpha) = (\alpha, \alpha) = |\alpha|^2,$$

故  $|\mathcal{A}\alpha| = |\alpha|$ .

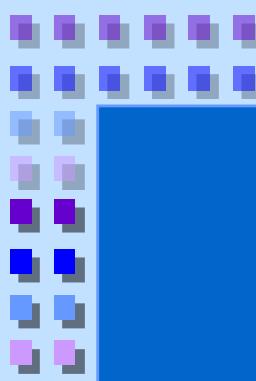
(2)  $\Rightarrow$  (1) 对于  $\forall \alpha, \beta \in V$ ,

$$(\mathcal{A}\alpha, \mathcal{A}\alpha) = (\alpha, \alpha),$$

$$(\mathcal{A}\beta, \mathcal{A}\beta) = (\beta, \beta),$$

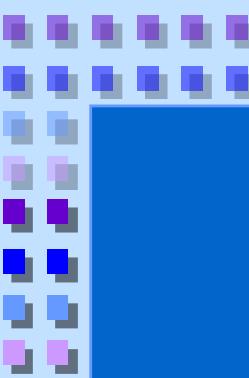
$$(\mathcal{A}(\alpha + \beta), \mathcal{A}(\alpha + \beta)) = (\alpha + \beta, \alpha + \beta).$$

于是将最后的等式展开即得


$$\begin{aligned} & (\mathcal{A}\alpha, \mathcal{A}\alpha) + 2(\mathcal{A}\alpha, \mathcal{A}\beta) + (\mathcal{A}\beta, \mathcal{A}\beta) \\ &= (\mathcal{A}\alpha + \mathcal{A}\beta, \mathcal{A}\alpha + \mathcal{A}\beta) \\ &= (\mathcal{A}(\alpha + \beta), \mathcal{A}(\alpha + \beta)) \\ &= (\alpha + \beta, \alpha + \beta). \\ &= (\alpha, \alpha) + 2(\alpha, \beta) + (\beta, \beta), \end{aligned}$$

再利用  $(\mathcal{A}\alpha, \mathcal{A}\alpha) = (\alpha, \alpha)$ ,  $(\mathcal{A}\beta, \mathcal{A}\beta) = (\beta, \beta)$  即得

$$(\mathcal{A}\alpha, \mathcal{A}\beta) = (\alpha, \beta).$$



再来证明1) 与3) 等价.

(1)  $\Rightarrow$  (3)

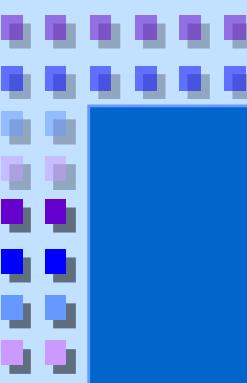
设  $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n$  是一组标准正交基, 则

$$(\mathcal{A}\varepsilon_i, \mathcal{A}\varepsilon_j) = (\varepsilon_i, \varepsilon_j) = \begin{cases} 1, & i = j, \\ 0, & i \neq j \end{cases} (i, j = 1, 2, \dots, n).$$

由此可知,  $\mathcal{A}\varepsilon_1, \mathcal{A}\varepsilon_2, \dots, \mathcal{A}\varepsilon_n$  也是标准正交基.

(3)  $\Rightarrow$  (1)

设  $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n$  是一组标准正交基, 则  $\mathcal{A}\varepsilon_1, \mathcal{A}\varepsilon_2, \dots, \mathcal{A}\varepsilon_n$  也是一组标准正交基, 于是对于  $\forall \alpha, \beta \in V$ , 设



$$\alpha = x_1 \mathcal{E}_1 + x_2 \mathcal{E}_2 + \cdots + x_n \mathcal{E}_n,$$

$$\beta = y_1 \mathcal{E}_1 + y_2 \mathcal{E}_2 + \cdots + y_n \mathcal{E}_n,$$

则

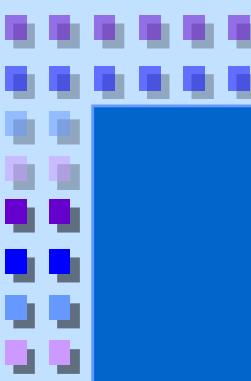
$$\mathcal{A}\alpha = \sum_{i=1}^n x_i \mathcal{A}\mathcal{E}_i, \mathcal{A}\beta = \sum_{j=1}^n y_j \mathcal{A}\mathcal{E}_j.$$

于是

$$\begin{aligned} (\mathcal{A}\alpha, \mathcal{A}\beta) &= \left( \sum_{i=1}^n x_i \mathcal{A}\mathcal{E}_i, \sum_{j=1}^n y_j \mathcal{A}\mathcal{E}_j \right) \\ &= \sum_{i,j=1}^n x_i y_j (\mathcal{A}\mathcal{E}_i, \mathcal{A}\mathcal{E}_j) = \sum_{i,j=1}^n x_i y_j \delta_{ij} \\ &= \sum_{i,j=1}^n x_i y_i = (\alpha, \beta). \end{aligned}$$

即  $\mathcal{A}$  为正交变换.





最后证明3) 与4) 等价

(3)  $\Rightarrow$  (4)

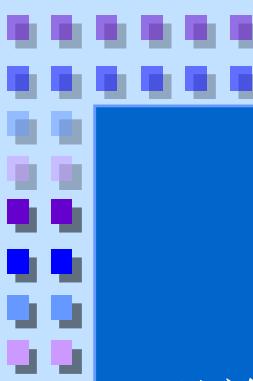
设  $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n$  是一组标准正交基，则  $\mathcal{A}\varepsilon_1, \mathcal{A}\varepsilon_2, \dots, \mathcal{A}\varepsilon_n$  也是一组标准正交基，而  $\mathcal{A}$  在  $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n$  下的矩阵为  $A$ ，即

$$(\mathcal{A}\varepsilon_1, \mathcal{A}\varepsilon_2, \dots, \mathcal{A}\varepsilon_n) = (\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n)A. \quad (1)$$

则  $A$  即为由标准正交基  $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n$  到标准正交基  $\mathcal{A}\varepsilon_1, \mathcal{A}\varepsilon_2, \dots, \mathcal{A}\varepsilon_n$  的过渡矩阵，由此可知  $A$  为正交阵.

(4)  $\Rightarrow$  (3)

由上述分析可知，如果  $A$  为正交矩阵，则由 (1) 式所确定的  $\mathcal{A}\varepsilon_1, \mathcal{A}\varepsilon_2, \dots, \mathcal{A}\varepsilon_n$  为标准正交基.

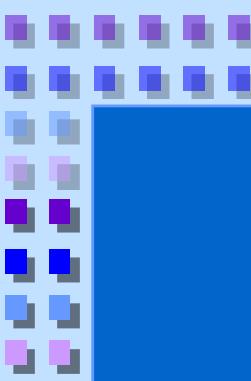


**注1** 因为正交矩阵是可逆的，所以正交矩阵是可逆的. 由定义不难看出，正交变换实际上就是一个欧氏空间到它的自身同构映射.

**注2** 在标准正交基下，正交变换与正交矩阵对应. 由此可知，可由正交变换的性质得到一些正交矩阵的的性质：

- 1) 正交矩阵的逆仍是正交矩阵；
- 2) 两个正交矩阵的乘积仍是正交矩阵.





## 正交矩阵（正交变换）的分类及其几何意义

若  $A$  是正交矩阵，则由  $A^T A = E$  可知

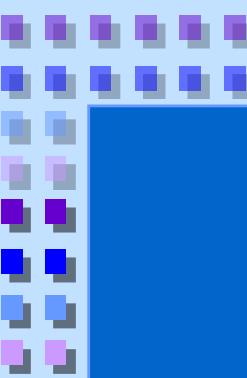
$$|A|^2 = |A^T \parallel A| = |A^T A| = |E| = 1,$$

即  $|A| = \pm 1$ .

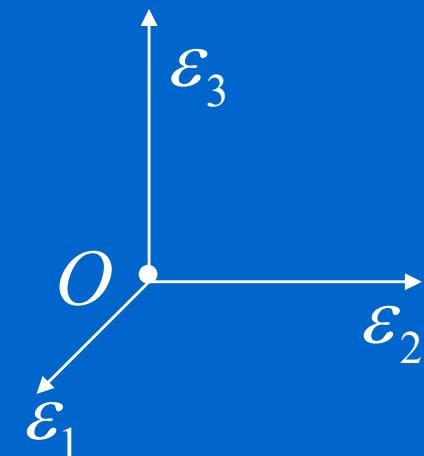
若  $|A| = 1$ ，则称相应的正交变换为**旋转**，或者称为**第一类的**；

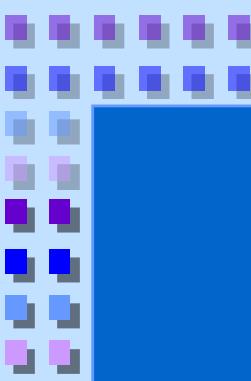
若  $|A| = -1$ ，则称相应的正交变换为**第二类的**.

以三维几何空间为例，我们知道可以建立两种直角坐标系，右手系的或左手系的.



先来看右手直角坐标系的概念，所谓建立直角坐标，实际上就是先选取一定点  $O$ ，再选取三个两两正交的单位向量  $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \varepsilon_3$ ，使之满足右手法则。然后定义向量的坐标，而向量  $\alpha$  的坐标实际上就是  $\alpha$  在基  $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \varepsilon_3$  下的坐标。而  $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \varepsilon_3$  显然就是一组标准正交基，



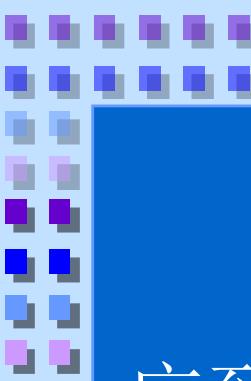


选取另外三个两两正交的单位向量  $\varepsilon'_1, \varepsilon'_2, \varepsilon'_3$ ，  
不难利用向量的向量积或混合积验证：

若从基  $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \varepsilon_3$  到基  $\varepsilon'_1, \varepsilon'_2, \varepsilon'_3$  的过渡矩阵  $A$  的行列式等于 1，则以  $\varepsilon'_1, \varepsilon'_2, \varepsilon'_3$  建立的直角坐标系是右手系的。

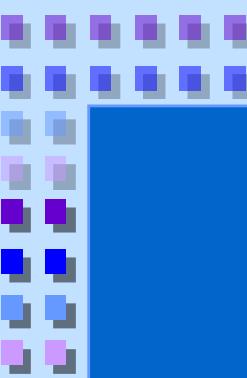
若从基  $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \varepsilon_3$  到基  $\varepsilon'_1, \varepsilon'_2, \varepsilon'_3$  的过渡矩阵  $A$  的行列式等于 -1，则以  $\varepsilon'_1, \varepsilon'_2, \varepsilon'_3$  建立的直角坐标系就是左手系的。





三维几何空间中的右手系和左手系的概念可以广到一般 $n$ 维欧氏空间中,只是没有了右手法则和左手法则这样直观的表示. 于是我们就直接按过渡矩阵的行列式列的符号(即等于+1还是-1)对 $n$ 维欧氏空间中的的标准正交基进行分类. 欧氏空间(也可用于线性空间)中所有的基分为两类: 先选取一组基, 凡是与它的过渡矩阵大于零的基属于一类, 反之, 与它的过渡矩阵小于零的基属于另一类.



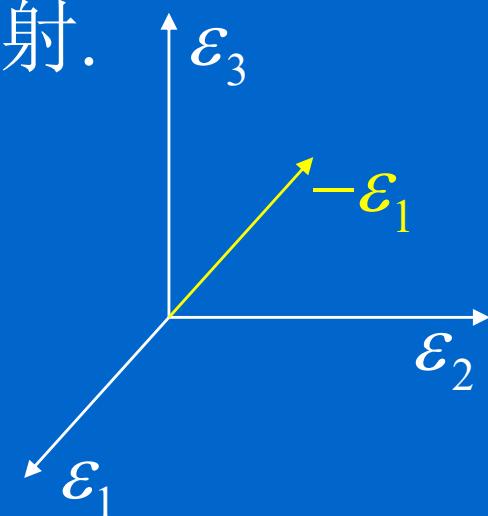


**例** 在欧氏空间中任取一组标准正交基  $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n$ ,  
定义线性变换  $\mathcal{A}$  为

$$\mathcal{A}\varepsilon_1 = -\varepsilon_1, \mathcal{A}\varepsilon_i = \varepsilon_i, i = 2, \dots, n.$$

则  $\mathcal{A}$  就是一个第二类的正交变换.

从几何上看, 这个一个镜面反射.



## §5 子空间

### 定义10

设  $V_1, V_2$  是欧氏空间  $V$  中两个子空间. 如果对于任意的  $\alpha \in V_1, \beta \in V_2$ , 恒有

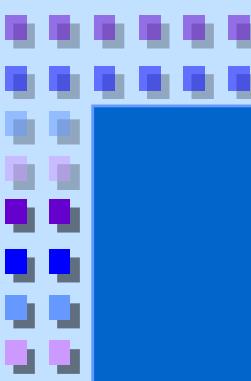
$$(\alpha, \beta) = 0.$$

则称  $V_1, V_2$  为正交的, 记为  $V_1 \perp V_2$ .

一个向量  $\alpha$ , 如果对于任意的  $\beta \in V_1$ , 恒有

$$(\alpha, \beta) = 0.$$

则称  $\alpha$  与  $V_1$  为正交的, 记为  $\alpha \perp V_1$ .



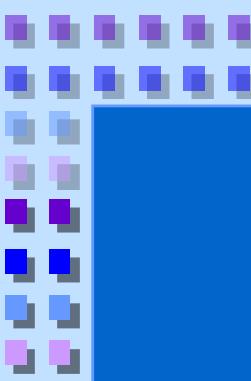
**注** 若  $V_1 \perp V_2$ , 则  $V_1 \cap V_2 = \{0\}$ .

事实上, 设  $\alpha \in V_1 \cap V_2$ , 则

$$(\alpha, \alpha) = 0,$$

由此可知  $\alpha = 0$ , 从而  $V_1 \cap V_2 = \{0\}$ .

类似地, 若  $\alpha \in V_1$ , 且  $\alpha \perp V_1$ , 则  $\alpha = 0$ .



## 定理5

如果子空间  $V_1, V_2, \dots, V_s$  两两正交，则和

$$V_1 + V_2 + \dots + V_s$$

是直和.

**证明：**设  $\alpha_i \in V_i, i = 1, 2, \dots, s$ , 且

$$\alpha_1 + \alpha_2 + \dots + \alpha_s = 0.$$

上式两边同时与  $\alpha_i$  作内积，利用正交性即有

$$\alpha_i = 0, i = 1, 2, \dots, s.$$

即零向量的分解是唯一的，从而和

$$V_1 + V_2 + \dots + V_s$$

是直和.



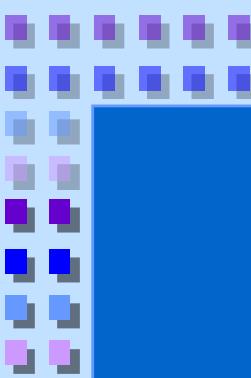
## 定义11

子空间  $V_2$  称为子空间  $V_1$  的一个正交补，如果

$$V_1 \perp V_2, \text{ 且 } V_1 + V_2 = V.$$

**注1** 显然，如果  $V_2$  是  $V_1$  的正交补，则  $V_1$  也是  $V_2$  的正交补.

**注2** 在证明了  $V_1$  的正交补存在性与唯一性之后，记  $V_1$  的正交补为  $V_1^\perp$ .



## 定理6

$n$ 维欧氏空间  $V$  的每一个子空间  $V_1$  都有唯一的正交补.

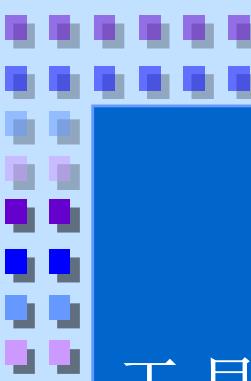
**证明:** 如果  $V_1 = \{0\}$ , 则它的正交补就是  $V$ , 此时唯一性是显然的.

设  $V_1 \neq \{0\}$ . 欧氏空间的子空间在所定义的内积之下也是一个欧氏空间. 在  $V_1$  中取一组正交基  $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_m$ , 由定理1, 它可以扩充成  $V$  的一组正交基

$$\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_m, \varepsilon_{m+1}, \dots, \varepsilon_n.$$

显然, 子空间  $L(\varepsilon_{m+1}, \dots, \varepsilon_n)$  就是  $V_1$  的正交补.





再来证唯一性. 设  $V_2, V_3$  都是  $V_1$  的正交补.

于是

$$V = V_1 \oplus V_2,$$

$$V = V_1 \oplus V_3,$$

任取  $\alpha \in V_2$ , 由第二式有

$$\alpha = \alpha_1 + \alpha_3,$$

其中  $\alpha_1 \in V_1, \alpha_3 \in V_3$ . 因为  $\alpha \perp \alpha_1$ , 所以

$$\begin{aligned} 0 &= (\alpha, \alpha_1) = (\alpha_1 + \alpha_3, \alpha_1) \\ &= (\alpha_1, \alpha_1) + (\alpha_3, \alpha_1) = (\alpha_1, \alpha_1). \end{aligned}$$

即  $\alpha_1 = 0$ . 由此得知  $\alpha \in V_3$ , 即  $V_2 \subset V_3$ .

同理可证  $V_3 \subset V_2$ . 因此  $V_2 = V_3$ , 唯一性得证.

## 推论

$V_1^\perp$  恰由所有与  $V_1$  正交的向量组成.

即

$$V_1^\perp = \{\alpha \in V \mid \alpha \perp V\}.$$

## 命题

由分解式

$$V = V_1 \oplus V_1^\perp$$

可知,  $V$  中任一向量  $\alpha$  都可以唯一地分解成

$$\alpha = \alpha_1 + \alpha_2,$$

其中  $\alpha_1 \in V_1, \alpha_2 \in V_1^\perp$ . 称  $\alpha_1$  为向量  $\alpha$  在子空间  $V_1$  上的  
的 **内射影**.

## §6 实对称矩阵的标准形

在第五章我们得到，任意一个对称矩阵都合同于一个对角矩阵，即存在可逆矩阵  $C$  使

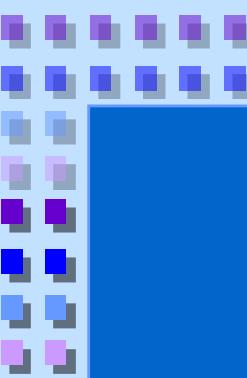
$$C^T AC$$

成对角形. 现在利用欧氏空间和特征值与特征向量理论，第五章中关于实对称矩阵的结果可以加强为：

对于任意一个  $n$  级实对称矩阵  $A$ ，都存在一个  $n$  即正交矩阵  $T$ ，使

$$T'AT = T^{-1}AT$$

成对角形，显然这个对角形不仅与  $A$  是合同的，而且与  $A$  是相似的.



## 引理1

设  $A$  是实对称矩阵，则  $A$  的特征值全为实数。

**证明：** 设  $\lambda_0$  是  $A$  的特征值，于是有非零向量

$$\xi = (x_1, x_2, \dots, x_n)^T$$

使得

$$A\xi = \lambda_0 \xi.$$

令  $\bar{\xi} = (\bar{x}_1, \bar{x}_2, \dots, \bar{x}_n)^T$ ，其中  $\bar{x}_i$  为  $x_i$  的共轭复数，则

**$A$  对称**

$$\bar{A}\xi = \bar{\lambda}_0 \xi.$$

**$A$  是实的**

考察等式

$$\lambda_0 \bar{\xi}' \xi = \bar{\xi}' (A\xi) = \bar{\xi}' A' \xi = (A\bar{\xi})' \xi = (\bar{A}\xi)' \xi = \bar{\lambda}_0 \bar{\xi}' \xi.$$

又因为  $\xi$  是非零向量，

故

$$\bar{\xi}'\xi = \bar{x}_1x_1 + \bar{x}_2x_2 + \cdots + \bar{x}_nx_n \neq 0$$

从而  $\lambda_0 = \bar{\lambda}_0$ , 即  $\lambda_0$  是一个实数.



对于实对称矩阵  $A$ ，在  $n$  维欧氏空间  $\mathbf{R}^n$  上定义一个线性变换  $\mathcal{A}$  如下：

$$\mathcal{A} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} = A \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}.$$

显然  $\mathcal{A}$  在标准正交基

$$\mathcal{E}_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}, \mathcal{E}_2 = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}, \dots, \mathcal{E}_n = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}$$

下的矩阵就是  $A$ .

## 引理2

设  $A$  是实对称矩阵,  $\mathcal{A}$  的定义如上, 则对任意的  $\alpha, \beta \in \mathbb{C}^n$ , 有

$$(\mathcal{A}\alpha, \beta) = (\alpha, \mathcal{A}\beta),$$

或

$$\beta^T A \alpha = \alpha^T A \beta.$$

证明:

$$\beta^T A \alpha = \beta^T A^T \alpha = (A\beta)^T \alpha = [(A\beta)^T \alpha]^T = \alpha^T A \beta.$$

$A$  对称

是一个实数, 视为一个  $1 \times 1$  的矩阵

## 定义12

设 $\mathcal{A}$ 为欧氏空间 $V$ 上的线性变换，若对于任意 $\alpha, \beta \in V$ ，都有

$$(\mathcal{A}\alpha, \beta) = (\alpha, \mathcal{A}\beta),$$

则称为 $\mathcal{A}$ 为**对称变换**，或**自伴随变换**.

## 引理3

设  $\mathcal{A}$  是对称变换，  $V_1$  是  $\mathcal{A}$  的不变子空间，则  $V_1^\perp$  也是  $\mathcal{A}$  的不变子空间.

**证明：**任取  $\alpha \in V_1^\perp$ ，要证  $\mathcal{A}\alpha \in V_1^\perp$ ，即要证  
对于任意的  $\beta \in V_1$ ，都有  $\mathcal{A}\beta \in V_1$ ，故  $(\alpha, \mathcal{A}\beta) = 0$ .  
因此，

$$(\mathcal{A}\alpha, \beta) = (\alpha, \mathcal{A}\beta) = 0.$$

即  $\mathcal{A}\alpha \perp V_1$ ，  $\mathcal{A}\alpha \in V_1^\perp$ ，  $V_1^\perp$  也是  $\mathcal{A}$  的不变子空间.

## 引理3

设  $A$  是实对称矩阵, 则  $\mathbf{R}^n$  中属于  $A$  的不同特征值的特征向量必正交.

**证明:** 设  $\lambda, \mu$  是  $A$  的两个不同的特征值,  $\alpha, \beta$  分别是属于  $\lambda, \mu$  的特征向量, 即  $A\alpha = \lambda\alpha, A\beta = \mu\beta$ .

定义  $\mathbf{R}^n$  中线性变换  $\mathcal{A}$ :  $\mathcal{A}x = Ax$ ,  $x \in \mathbf{R}^n$ .

于是  $\mathcal{A}\alpha = \lambda\alpha, \mathcal{A}\beta = \mu\beta$ . 由于  $(\mathcal{A}\alpha, \beta) = (\alpha, \mathcal{A}\beta)$ , 有

$$\lambda(\alpha, \beta) = \mu(\alpha, \beta),$$

因为  $\lambda \neq \mu$ , 所以  $(\alpha, \beta) = 0$ , 即  $\alpha, \beta$  正交.



## 定理7

对于任意一个 $n$ 级实对称矩阵 $A$ , 都存在一个 $n$ 级正交矩阵 $T$ , 使得

$$T'AT = T^{-1}AT$$

成对角形.

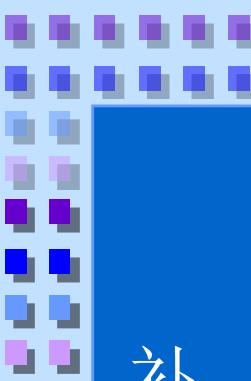
**证明:** 由实对称阵和对称变换的关系, 只要证明对称变换 $\mathcal{A}$ 有 $n$ 个特征向量做成的标准正交基即可.

对空间的维数 $n$ 作归纳法.

$n = 1$ 时, 显然定理的结论成立.

设 $n-1$ 时定理的结论成立. 对 $n$ 维欧氏空间 $\mathbf{R}^n$ , 线性变换 $\mathcal{A}$ 有一特征向量 $\alpha_1$ , 其特征值为实数 $\lambda_1$ .



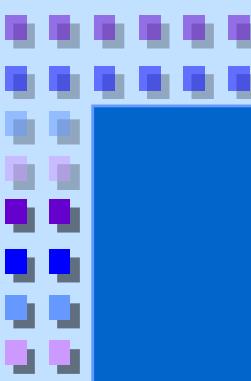


将  $\alpha_1$  单位化，还用  $\alpha_1$  代表它. 作  $L(\alpha_1)$  的正交补，设为  $V_1$ .

由引理3，  $V_1$  是  $\mathcal{A}$  的不变子空间，其维数为  $n-1$ . 又  $\mathcal{A}|_{V_1}$  显然也是对称变换，由归纳假设，  $\mathcal{A}|_{V_1}$  有  $n-1$  个特征向量  $\alpha_2, \dots, \alpha_n$  作为  $V_1$  的标准正交基.

从而  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$  是  $\mathbf{R}^n$  的标准正交基，又是  $\mathcal{A}$  的  $n$  个特征向量. 定理得证.





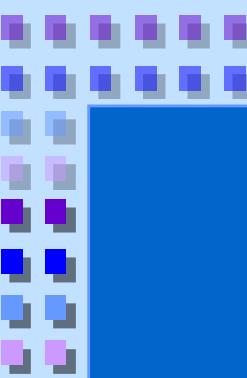
## 定理7中正交矩阵 $T$ 的求法

在定理的证明过程中我们利用矩阵  $A$  在  $\mathbf{R}^n$  中定义了一个线性变换  $\mathcal{A}$ , 求正交变换  $T$  的问题就相当于在  $\mathbf{R}^n$  中求一组由  $\mathcal{A}$  的特征向量构成的标准正交基.

事实上, 设

$$\eta_1 = \begin{pmatrix} t_{11} \\ t_{21} \\ \vdots \\ t_{n1} \end{pmatrix}, \eta_2 = \begin{pmatrix} t_{12} \\ t_{22} \\ \vdots \\ t_{n2} \end{pmatrix}, \dots, \eta_n = \begin{pmatrix} t_{1n} \\ t_{2n} \\ \vdots \\ t_{nn} \end{pmatrix}$$

是  $\mathbf{R}^n$  的一组标准正交基, 它们都是  $A$  的特征向量.



显然, 由  $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n$  到  $\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_n$  的过渡矩阵就是

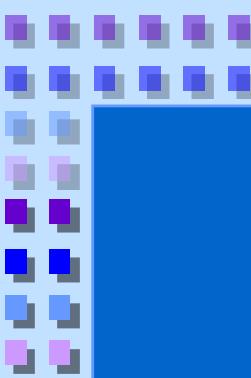
$$T = \begin{pmatrix} t_{11} & t_{12} & \cdots & t_{1n} \\ t_{21} & t_{22} & \cdots & t_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ t_{n1} & t_{n2} & \cdots & t_{nn} \end{pmatrix}.$$

$T$  就是一个正交矩阵, 且

$$T'AT = T^{-1}AT$$

成对角形.





## 正交矩阵 $T$ 的计算步骤

1. 求出 $A$ 的特征值. 设 $\lambda_1, \dots, \lambda_r$ 是 $A$ 的全部不同的特征值.

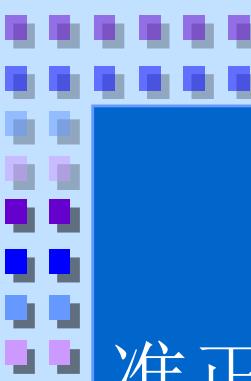
2. 对于每个 $\lambda_i$ , 解齐次线性方程组

$$(\lambda_i E - A) \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} = 0,$$

求出一个基础解系, 这就是 $A$ 的特征子空间 $V_{\lambda_i}$ 的一组基:  $\varepsilon_{i1}, \varepsilon_{i2}, \dots, \varepsilon_{ik_i}$ . 再作Schmidt正交化得

$$\eta_{i1}, \eta_{i2}, \dots, \eta_{ik_i}$$

它就是 $V_{\lambda_i}$ 一组标准正交基.



3. 因为  $\lambda_1, \dots, \lambda_r$  两两不同, 所以将它们各自的标  
准正交基合并起来

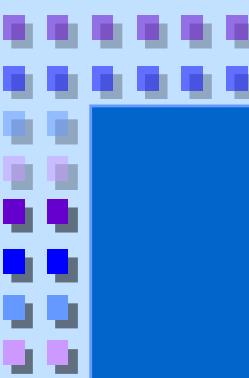
$$\eta_{11}, \eta_{12}, \dots, \eta_{1k_1}, \dots, \eta_{r1}, \eta_{r2}, \dots, \eta_{rk_r}$$

即得  $\mathbf{R}^n$  的一组标准正交基. 也是  $A$  的特征向量.

4. 最后按顺序将 3 中所求的特征向量排成正交矩  
阵  $T$ , 则

$$T'AT = T^{-1}AT = \begin{pmatrix} \lambda_1 E_{k_1} & & & \\ & \lambda_2 E_{k_2} & & \\ & & \ddots & \\ & & & \lambda_r E_{k_r} \end{pmatrix}.$$





**例** 已知

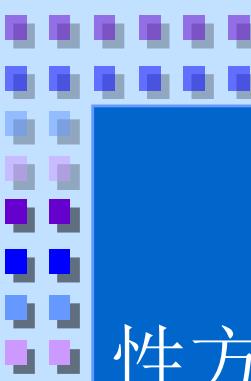
$$A = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 1 & -1 \\ 1 & 0 & -1 & 1 \\ 1 & -1 & 0 & 1 \\ -1 & 1 & 1 & 0 \end{pmatrix},$$

求一正交矩阵T使得 $T'AT (= T^{-1}AT)$ 成对角形.

**解:** 先求A的特征值.由

$$|\lambda E - A| = \begin{vmatrix} \lambda & -1 & -1 & 1 \\ -1 & \lambda & 1 & -1 \\ -1 & 1 & \lambda & -1 \\ 1 & -1 & -1 & \lambda \end{vmatrix} = (\lambda - 1)^3(\lambda + 3),$$

即得A的特征值为1 (三重), -3.



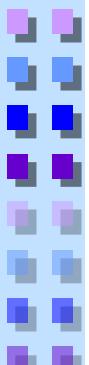
其次, 求属于特征值1的特征向量. 为此考虑线性方程组 $(1E - A)X = 0$ , 即

$$\begin{cases} x_1 - x_2 - x_3 + x_4 = 0, \\ -x_1 + x_2 + x_3 - x_4 = 0, \\ -x_1 + x_2 + x_3 - x_4 = 0, \\ x_1 - x_2 - x_3 + x_4 = 0. \end{cases}$$

求得基础解系为

$$\begin{cases} \alpha_1 = (1, 1, 0, 0), \\ \alpha_2 = (1, 0, 1, 0), \\ \alpha_3 = (-1, 0, 0, 1). \end{cases}$$

把它正交化, 得

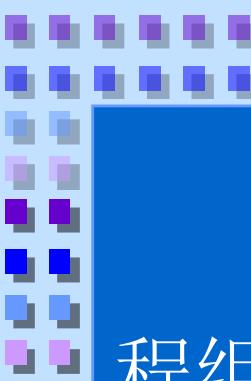


$$\left\{ \begin{array}{l} \beta_1 = \alpha_1 = (1, 1, 0, 0), \\ \beta_2 = \alpha_2 - \frac{(\alpha_2, \beta_1)}{(\beta_1, \beta_1)} \beta_1 = \left( \frac{1}{2}, -\frac{1}{2}, 1, 0 \right), \\ \beta_3 = \alpha_3 - \frac{(\alpha_3, \beta_1)}{(\beta_1, \beta_1)} \beta_1 - \frac{(\alpha_3, \beta_2)}{(\beta_2, \beta_2)} \beta_2 = \left( -\frac{1}{3}, \frac{1}{3}, \frac{1}{3}, 1 \right). \end{array} \right.$$

再单位化, 得

$$\left\{ \begin{array}{l} \eta_1 = \left( \frac{1}{\sqrt{2}}, \frac{1}{\sqrt{2}}, 0, 0 \right), \\ \eta_2 = \left( \frac{1}{\sqrt{6}}, -\frac{1}{\sqrt{6}}, \frac{2}{\sqrt{6}}, 0 \right), \\ \eta_3 = \left( -\frac{1}{\sqrt{12}}, \frac{1}{\sqrt{12}}, \frac{1}{\sqrt{12}}, \frac{3}{\sqrt{12}} \right). \end{array} \right.$$

这就是属于三重特征值 1 的三个标准正交的特征向量.



再求属于-3的特征向量. 为此考虑齐次线性方程组 $(3E - A)X = 0$ , 即

$$\begin{cases} -3x_1 - x_2 - x_3 + x_4 = 0, \\ -x_1 - 3x_2 + x_3 - x_4 = 0, \\ -x_1 + x_2 - 3x_3 - x_4 = 0, \\ x_1 - x_2 - x_3 - 3x_4 = 0. \end{cases}$$

求得基础解系为

$$(1, -1, -1, 1).$$

将它单位化得

$$\eta_4 = \left( \frac{1}{2}, -\frac{1}{2}, -\frac{1}{2}, \frac{1}{2} \right).$$

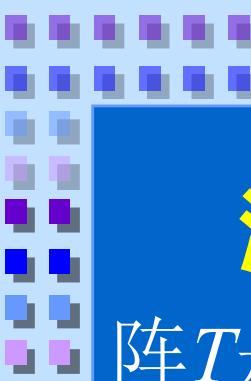


特征向量  $\eta_1, \eta_2, \eta_3, \eta_4$  构成  $\mathbf{R}^4$  的一组标准正交基, 所求的正交矩阵为

$$T = \begin{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{2}} & \frac{1}{\sqrt{6}} & -\frac{1}{\sqrt{12}} & \frac{1}{2} \\ \frac{1}{\sqrt{2}} & -\frac{1}{\sqrt{6}} & \frac{1}{\sqrt{12}} & -\frac{1}{2} \\ 0 & \frac{2}{\sqrt{6}} & \frac{1}{\sqrt{12}} & -\frac{1}{2} \\ 0 & 0 & \frac{3}{\sqrt{12}} & \frac{1}{2} \end{pmatrix}.$$

而

$$T'AT = \begin{pmatrix} 1 & & & \\ & 1 & & \\ & & 1 & \\ & & & -3 \end{pmatrix}.$$



**注** 上例中可进一步要求  $|T|=1$ ，即要求正交矩阵  $T$  是第一类的。

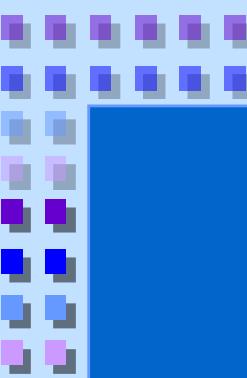
事实上，如果求得的正交矩阵  $T$  的行列式为  $-1$ ，则取

$$S = \begin{pmatrix} -1 & & & \\ & 1 & & \\ & & 1 & \\ & & & \ddots \\ & & & & 1 \end{pmatrix}.$$

于是  $T_1 = TS$  是正交矩阵，且

$$|T_1| = |T||S| = 1.$$





## 注2 如果线性替换

$$\begin{cases} x_1 = c_{11}y_1 + c_{12}y_1 + \cdots + c_{1n}y_n, \\ x_2 = c_{21}y_1 + c_{22}y_1 + \cdots + c_{2n}y_n, \\ \cdots \cdots \\ x_n = c_{n1}y_1 + c_{n2}y_1 + \cdots + c_{nn}y_n \end{cases}$$

的矩阵  $C=(c_{ij})$  是正交的，则它就称为**正交的线性替换**.  
正交的线性替换显然是非退化的.

## 定理7的二次型语言描述 定理8

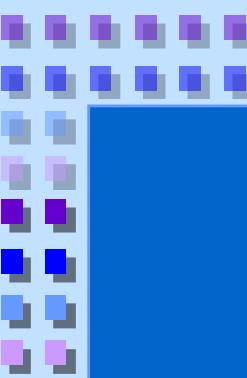
任意一个实二次型

$$\sum_{i,j=1}^n a_{ij}x_i x_j, \quad (a_{ij} = a_{ji})$$

都可以经过**正交的线性替换**变成平方和

$$\lambda_1 y_1^2 + \lambda_2 y_2^2 + \cdots + \lambda_n y_n^2,$$

其中平方项的系数  $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$  就是矩阵  $A$  的特征多项式全部的根.



# 正交变换（正交矩阵）的几何应用 — 二次曲面的分类

在直角坐标系下，二次曲面的一般方程是

$$a_{11}x^2 + a_{22}y^2 + a_{33}z^2 + 2a_{12}xy + 2a_{13}xz + 2a_{23}yz + 2b_1x + 2b_2y + 2b_3z + d = 0.$$

令

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} \end{pmatrix}, X = \begin{pmatrix} x \\ y \\ z \end{pmatrix}, B = \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \\ b_3 \end{pmatrix}.$$

则上述方程可写成

$$X^T AX + 2B^T X + d = 0.$$



经过转轴，坐标变换公式

$$\begin{pmatrix} x \\ y \\ z \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} c_{11} & c_{12} & c_{13} \\ c_{21} & c_{22} & c_{23} \\ c_{31} & c_{32} & c_{33} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ y_1 \\ z_1 \end{pmatrix}, \text{ 或者 } X = CX_1.$$

其中  $C$  为正交矩阵且  $|C|=1$ . 在新坐标系中，曲面的方程就是

$$X_1^T (C^T A C) X_1 + 2(B^T C) X_1 + d = 0.$$

由定理7及注可知，存在行列式为1的正交矩阵  $C$  使

$$C^T A C = \begin{pmatrix} \lambda_1 & & \\ & \lambda_2 & \\ & & \lambda_3 \end{pmatrix}.$$





即可以作一转轴，使曲面在新坐标系下的方程为

$$\lambda_1 x_1^2 + \lambda_2 y_1^2 + \lambda_3 z_1^2 + 2\bar{b}_1 x_1 + 2\bar{b}_2 y_1 + 2\bar{b}_3 z_1 + d = 0,$$

其中

$$(\bar{b}_1, \bar{b}_2, \bar{b}_3) = (b_1, b_2, b_3)C.$$

此时，再按照  $\lambda_1, \lambda_2, \lambda_3$  是否为零的情况，作适当的移轴与转轴就可以把曲面的方程化成标准方程.

**例如：**  $\lambda_1, \lambda_2, \lambda_3$  全不为零.

作移轴  $\begin{cases} x_1 = x_2 - \frac{\bar{b}_1}{\lambda_1}, & \text{此时曲面的方程为} \\ y_1 = y_2 - \frac{\bar{b}_2}{\lambda_2}, & \text{其中} \\ z_1 = z_2 - \frac{\bar{b}_3}{\lambda_3}, & \\ \end{cases}$   $\lambda_1 x_2^2 + \lambda_2 y_2^2 + \lambda_3 z_2^2 + \bar{d} = 0,$

$$\bar{d} = d - \frac{\bar{b}_1^2}{\lambda_1} - \frac{\bar{b}_2^2}{\lambda_2} - \frac{\bar{b}_3^2}{\lambda_3}.$$

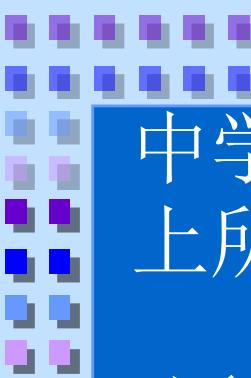


## §7 向量到子空间的距离最小二乘法

在解析几何中,两个点 $\alpha$ 和 $\beta$ 间的距离等于向量 $\alpha-\beta$ 的长度.在欧氏空间中我们同样可引入

**定义:** 长度 $|\alpha-\beta|$ 称为向量 $\alpha$ 和 $\beta$ 的距离,记为 $d(\alpha, \beta)$ .不难证明距离的三条基本性质:

- 1)  $d(\alpha, \beta) = d(\beta, \alpha)$ ;
- 2)  $d(\alpha, \beta) \geq 0$ , 并且仅当 $\alpha = \beta$ 时等号才成立;
- 3)  $d(\alpha, \beta) \leq d(\alpha, y) + d(y, \beta)$ (三角形不等式)

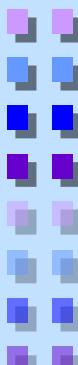


中学所学几何中知道一个点到一个平面(或一条直线)上所有点的距离以垂线最短.

证明：一个固定向量和一个子空间中各向量间的距离也是以“垂线最短”。

先设一个子空间W, 它是由向量 $\alpha_i$  ( $i=1,2,\dots,k$ )所生成, 一个向量 $\alpha$ 垂直于子空间W, 就是指向量 $\alpha$ 垂直于W中任何一个向量. 容易验证 $\alpha$ 垂直于W的充分必要条件是 $\alpha$ 垂直于每个 $\alpha_i$  ( $i=1,2,\dots,k$ ).

现给定 $\beta$ , 设 $\gamma$ 是W中的向量, 满足 $\beta-\gamma$ 垂直于W. 要证明 $\beta$ 到W中各向量的距离以垂线最短, 就是要证明对W中任一向量 $\delta$ , 有  $|\beta-\gamma| \leq |\beta-\delta|$ .



证明:  $\beta - \delta = (\beta - \gamma) + (\gamma - \delta)$  因  $W$  是子空间,  $\gamma, \delta$  在  $W$  中, 则  $\gamma - \delta \in W$ . 故  $\beta - \gamma$  垂直于  $\gamma - \delta$ . 由勾股定理,

$$|\beta - \gamma|^2 + |\gamma - \delta|^2 = |\beta - \delta|^2, \text{ 故 } |\beta - \gamma| \leq |\beta - \delta|.$$

这就证明了, 向量到子空间各向量间的距离以垂线最短!



例已知某种材料在生产过程中的废品率 $y$ 与某种化学成分 $x$ 有关.下列表中记载了某工厂生产中 $y$ 与相应的 $x$ 的几次数值:

$y/ \%$	1.00	0.9	0.9	0.81	0.60	0.56	0.35
---------	------	-----	-----	------	------	------	------

$x/ \%$	3.6	3.7	3.8	3.9	4.0	4.1	4.2
---------	-----	-----	-----	-----	-----	-----	-----

我们想找出 $y$ 对 $x$ 的一个近似公式.

解: 把表中数值画出图来看,发现它的变化趋势近于一条直线, 因此我们决定选取 $x$ 的一次式 $ax+b$ 来表达。当然最好能选到适当的 $a$ ,  $b$ 使得下列等式都成立





$$3.6a+6-1.00=0,$$

$$3.7a+6-0.9=0,$$

$$3.8a+6-0.9=0,$$

$$3.9a+6-0.81=0,$$

$$4.0a+6-0.60=0,$$

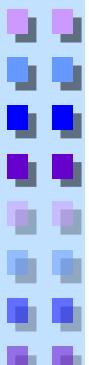
$$4.1a+6-0.56=0,$$

$$4.2a+6-0.35=0$$

都成立. 实际上是不可能的。任何a,b代入上面各式都发生些误差.于是想到找a, b使得上面各式的误差的平方和最小, 即找a,b使

$$(3.6a+6-1.00)^2+(3.7a+6-0.9)^2+(3.8a+b-0.9)^2+(3.9a+6-0.81)^2+(4.0a+6-0.60)^2+(4.1a+b-0.56)^2+(4.2a+b-0.35)^2$$

最小.这里讨论的是误差的平方即二乘方, 故称为最小二乘法.





## 最小二乘法问题： 线性方程组

$$\begin{cases} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \cdots + a_{1s}x_s - b_1 = 0 \\ \vdots \\ a_{n1}x_1 + a_{n2}x_2 + \cdots + a_{ns}x_s - b_n = 0 \end{cases}$$

可能无解, 即任何一组数都可能使

$$\sum_{i=1}^n (a_{i1}x_1 + a_{i2}x_2 + \cdots + a_{is}x_s - b_i)^2$$

不等于零.

我们设法找 $x_1, x_2, \dots, x_n$ 使上式最小, 这样的 $x_1, x_2, \dots, x_n$ 称为方程组的最小二乘解, 这种问题就叫最小二乘法问题.