

# 线性代数

## Linear Algebra

刘鹏

复旦大学通信科学与工程系

光华楼东主楼1109 Tel: 65100226  
[pliu@fudan.edu.cn](mailto:pliu@fudan.edu.cn)

问题：非齐次线性方程组  $AX=b$  的所有解向量是否构成  $R^n$  上的线性空间？

➤ 否，因为对线性运算不封闭：

➤ 设  $X_1, X_2$  是解向量，则

$$AX_1 = b, \quad AX_2 = b$$

$$\text{但 } A(X_1 + X_2) = AX_1 + AX_2 = 2b \neq b$$

➤ 对加法运算不封闭，因此不能构成  $R^n$  上的线性空间。

### 三、过渡矩阵与坐标变换公式

☑ 定义 4.6: 设  $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n$  和  $\varepsilon'_1, \varepsilon'_2, \dots, \varepsilon'_n$  是  $n$  维线性空间  $V$  中的两个基, 且有:

$$[\varepsilon'_1, \varepsilon'_2, \dots, \varepsilon'_n] = [\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n]M$$

则称矩阵  $M$  为由基  $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n$  到基  $\varepsilon'_1, \varepsilon'_2, \dots, \varepsilon'_n$  的过渡矩阵(transition matrix).

$$\text{或: } [\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n]M = [\varepsilon'_1, \varepsilon'_2, \dots, \varepsilon'_n]$$

- 基变换公式

$$[\varepsilon'_1, \varepsilon'_2, \dots, \varepsilon'_n] = [\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n]M$$

基变换公式

➤ 过渡矩阵是基与基之间的一个可逆线性变换.

☑ 定理 4.3: 设  $\varepsilon'_1, \varepsilon'_2, \dots, \varepsilon'_n$  和  $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n$  是  $n$  维线性空间  $V$  中的两个基, 且有:

$$[\varepsilon'_1, \varepsilon'_2, \dots, \varepsilon'_n] = [\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n] M$$

则 (1) 过渡矩阵  $M$  是可逆的;

(2) 若  $\alpha \in V$ , 且在基  $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n$  和  $\varepsilon'_1, \varepsilon'_2, \dots, \varepsilon'_n$  下的坐标分别为

$[x_1, x_2, \dots, x_n]^T$  和

$[x'_1, x'_2, \dots, x'_n]^T$ , 则有

$$\begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix} = M \begin{bmatrix} x'_1 \\ x'_2 \\ \vdots \\ x'_n \end{bmatrix} \quad (2.5)$$

## 四、线性子空间的维数与基

➤ 基/维数/坐标等概念也可以应用到线性子空间.

定理 4.4: 设  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_l$  与  $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_s$  是线性空间  $V$  中的两个向量组。

(1)  $L(\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_l) = L(\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_s)$   
的充要条件是  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_l$  与  $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_s$   
等价;

(2)  $L(\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_l)$  的维数等于向量组  
 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_l$  的秩.

## § 4.3 欧几里德(Euclid)空间

### ➔ 欧几里德(Euclid) 空间

- 长度、夹角、内积等概念是几何空间的特征，是以欧氏几何为基础的，故称该空间为欧氏空间.

### 一、欧几里德空间的定义及基本性质

- 如果两向量之间的夹角为 $\varphi$ ，则它们的内积

$$\alpha \cdot \beta = \|\alpha\| \cdot \|\beta\| \cos \varphi = a_1 b_1 + a_2 b_2 + a_3 b_3.$$

$$\cos \varphi = \alpha \cdot \beta / (\|\alpha\| \cdot \|\beta\|) \quad \text{➤ 内积是关键!}$$

☑ 定义 4.7: 设  $V$  是实数域  $R$  上的一个线性空间, 如果对于  $V$  中任意两个向量  $\alpha$  与  $\beta$ , 都有**唯一的确定的实数** <不妨用  $(\alpha, \beta)$  表示>与它对应, 且它具有下列性质:

对称性

$$(1) (\alpha, \beta) = (\beta, \alpha); (2) (k\alpha, \beta) = k(\alpha, \beta);$$

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

(2、3)线性性

$$(4) (\alpha, \alpha) \geq 0, \text{ 当且仅当 } \alpha = 0 \text{ 时 } (\alpha, \alpha) = 0.$$

恒正性

这里  $\alpha, \beta, \gamma \in V, k \in R$ , 则称  $(\alpha, \beta)$  为

$\alpha$  与  $\beta$  的**内积**, 称引入内积后的线性空间  $V$

是**欧几里德空间**, 简称**欧氏空间**.



- 简单地说，引入内积 (inner/dot/scalar product) 后的有限维实线性空间就是欧氏空间.

注：

- 欧氏空间是特殊的线性空间—具备线性空间的所有性质.
- 但是欧氏空间除了线性运算外还有内积运算.
- 欧氏空间是实数域上的；而线性空间可在任何数域定义.
- 复数域上有复内积空间的定义—酉空间.
- 所以欧氏空间  $\in$  内积空间.

例：在几何空间中，规定内积为

$$(\alpha, \beta) = \|\alpha\| \|\beta\| \cos \theta$$

其中  $\alpha, \beta$  为几何空间向量， $\|\alpha\|, \|\beta\|$  表示向量的长度， $\theta$  为向量间的夹角

- 这样规定的内积满足定义4.7 中的四个条件，因此它是一个欧氏空间.

## ✓ 向量的内积

在线性空间  $R^n$  中, 对于向量

$$\alpha = \begin{bmatrix} a_1 \\ a_2 \\ \vdots \\ a_n \end{bmatrix}, \beta = \begin{bmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_n \end{bmatrix}$$

➤ 常定义内积如下

实数  $(\alpha, \beta) = a_1b_1 + a_2b_2 + \cdots + a_nb_n = \alpha^T \beta$

➤ 这样规定的内积满足定义4.7 中的四个条件,  
因此  $R^n$  构成一个欧氏空间.

✂  $n > 3$  以上维内积是三维向量内积的推广,  
但是, 没有直观的几何意义.

例：在线性空间 $C[a, b]$ 中，对于任意两个实连续函数  
 $f(x), g(x) \in C[a, b]$ ，定义内积

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

➤ 则 $C[a, b]$ 构成一个欧氏空间.

➤ 显然， $(f, g)$  是实数，且满足4条性质：

- (1)  $(f, g) = (g, f)$ ;
- (2)  $(kf, g) = k(f, g)$ ;
- (3)  $(f+g, h) = (f, h) + (g, h)$ ;
- (4)  $(f, f) \geq 0$ ，当且仅当 $f=0$  时  $(f, f) = 0$  .

➤ 所以， $f, g$  对于给定的内积定义构成欧氏空间.

☑ 欧氏空间的基本性质:

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

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

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

(3)  $(\alpha, \alpha) \geq 0$  , 当且仅当  $\alpha = 0$  时  $(\alpha, \alpha) = 0$  .

❖ 布置习题 P 186:

20.

22.

24.

26.

28.

## 二、向量的长度与夹角

- 有了内积的定义，我们就可以进一步给出欧氏空间内 **向量的长度** 与 **向量间夹角** 的定义.
- 对于任一向量  $\alpha$ ，总有  $(\alpha, \alpha) \geq 0$ ，因此  $\sqrt{(\alpha, \alpha)}$  是有意义的，由此引入欧氏空间中长度的概念.

☑ 定义 4.8: 设  $\alpha$  是欧氏空间  $V$  的一个向量,  
称非负实数

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

为向量  $\alpha$  的长度(length) 或者 模 或者 范数

(norm, 2范数), 记为:  $\|\alpha\| = \sqrt{a_1^2 + a_2^2 + \cdots + a_n^2}$

长度的基本性质:

- (1) 正定性:  $\|\alpha\| \geq 0$ ; 且  $\|\alpha\| = 0 \Leftrightarrow \alpha = \theta$ ;
- (2) 齐次性:  $\|k\alpha\| = |k| \cdot \|\alpha\|$  ( $k \in \mathbf{R}$ );
- (3) 三角不等式:  $\|\alpha + \beta\| \leq \|\alpha\| + \|\beta\|$ .



## 单位向量(unit vector)

$\alpha$  的长度(模)  $\|\alpha\| = \sqrt{a_1^2 + \dots + a_n^2}$ .

长度为 1 的向量称为单位向量.

- 对于非零向量 $\alpha$ , 我们可以将其单位化/标准化(normalize).

$$\text{令 } \varepsilon = \frac{\alpha}{\|\alpha\|}, \quad \text{则 } \|\varepsilon\| = 1.$$

例：在线性空间  $R^2$  中，向量：

$$\alpha = \begin{bmatrix} 3 \\ 4 \end{bmatrix} \quad \beta = \begin{bmatrix} -1 \\ 7 \end{bmatrix}$$

(1) 求两向量之间的距离；(2) 将两向量单位化。

解：向量距离的定义为数值  $\|\alpha - \beta\|$

➤ 两向量之间的距离为

$$\|\alpha - \beta\| = \sqrt{(-1-3)^2 + (7-4)^2} = 5$$

➤ 将两向量单位化

$$\mathbf{u} = \frac{\alpha}{\|\alpha\|} = \begin{bmatrix} \frac{3}{5} \\ \frac{4}{5} \end{bmatrix} \quad \mathbf{v} = \frac{\beta}{\|\beta\|} = \begin{bmatrix} \frac{-1}{5\sqrt{2}} \\ \frac{7}{5\sqrt{2}} \end{bmatrix}$$

☑ 定理 4.5: 柯西—施瓦茨不等式(Cauchy-Schwartz Inequality):

对于欧氏空间  $V$  中任意两个向量  $\alpha, \beta$ , 恒有

$$|(\alpha, \beta)| \leq \|\alpha\| \|\beta\| \quad (3.2)$$

当且仅当  $\alpha$  与  $\beta$  线性相关时等号成立.



spikedmath.com  
© 2010

立发现如上结论, 故称为柯西—施瓦茨不等式.

的

要涉  
独

证明：（1） $\alpha = 0$  或  $\beta = 0$  时显然成立；

考虑  $\alpha \neq 0$ ， $\beta \neq 0$ ，

➤ 由内积的性质，对任意实数  $t$

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

取  $t = -(\alpha, \beta) / (\beta, \beta)$ ，

得：

$$(\alpha, \alpha) - (\alpha, \beta)^2 / (\beta, \beta) \geq 0$$

$$(\alpha, \alpha) - (\alpha, \beta)^2 / (\beta, \beta) \geq 0$$

即：  $(\alpha, \alpha)(\beta, \beta) \geq (\alpha, \beta)^2$

两边开方得：  $|(\alpha, \beta)| \leq \|\alpha\| \|\beta\|$

下面证明：  $\alpha$  与  $\beta$  线性相关时等号成立

➤ 假设  $\alpha$  与  $\beta$  线性相关，则  $\alpha = k \beta$ ，可得

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

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

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

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

$$\text{取 } t = -(\alpha, \beta) / (\beta, \beta)$$

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

最后证明：等号成立时  $\alpha$  与  $\beta$  线性相关：

➤ 假设等号成立， $\beta \neq 0$ ，可得

$$(\alpha, \alpha) - (\alpha, \beta)^2 / (\beta, \beta) = 0$$

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

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

$\Rightarrow \alpha$  与  $\beta$  线性相关；

➤ 此时向量  $\alpha$  与  $\beta$  夹角为零或  $\pi$ 。

## □ 柯西—施瓦茨不等式的应用

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

➤ 应用于 $R^n$ ：

$$\begin{aligned} & |x_1 y_1 + x_2 y_2 + \cdots x_n y_n| \\ & \leq \sqrt{x_1^2 + x_2^2 + \cdots x_n^2} \sqrt{y_1^2 + y_2^2 + \cdots y_n^2} \end{aligned}$$

✓ 柯西不等式：常用于不等式、求函数最值等问题

➤ 应用于 $C[a, b]$ 中，对于任意两个实函数

$$f(x), g(x) \in C[a, b]$$

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

✓ 施瓦茨不等式, 函数论的重要工具.

☑ 推论: 对于欧氏空间  $V$  中任意两个向量  $\alpha, \beta$

$$\|\alpha + \beta\| \leq \|\alpha\| + \|\beta\| \quad (3.3)$$

称为三角不等式.

证明: 利用柯西—施瓦茨不等式  $|(\alpha, \beta)| \leq \|\alpha\| \|\beta\|$

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

➤ 两边开方即得 (3.3).

➤ 在几何空间中, 即两边之和大于第三边.



☑ 定义 4.9: 设  $\alpha, \beta$  是欧氏空间中的两个  
非零向量

定义  $\alpha, \beta$  的夹角(the angle between  $\alpha$  and  $\beta$ ) 为

$$\varphi = \text{arccos} \frac{(\alpha, \beta)}{\|\alpha\| \cdot \|\beta\|}, \quad 0 \leq \varphi \leq \pi$$

➤ 定义的合理性分析: 由柯西—施瓦茨不等式

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

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

➤ 在  $0$  与  $\pi$  之间必有唯一的  
角度  $\varphi$  使得定义成立.

例：在线性空间  $R^2$  中，向量：

$$\alpha = \begin{bmatrix} 3 \\ 4 \end{bmatrix} \quad \beta = \begin{bmatrix} -1 \\ 7 \end{bmatrix}$$

求两向量之间的夹角。

解：前例我们已将其单位化

$$\mathbf{u} = \frac{\alpha}{\|\alpha\|} = \begin{bmatrix} \frac{3}{5} \\ \frac{4}{5} \end{bmatrix} \quad \mathbf{v} = \frac{\beta}{\|\beta\|} = \begin{bmatrix} \frac{-1}{5\sqrt{2}} \\ \frac{7}{5\sqrt{2}} \end{bmatrix}$$

$$\cos \theta = (u, v) = \frac{1}{\sqrt{2}}$$

$$\therefore \theta = \pi / 4$$

练习： 求向量  $\alpha = (1, 2, 2, 3)$  与  $\beta = (3, 1, 5, 1)$  的夹角 .

$$\text{解} \quad \because \cos \theta = \frac{\alpha \cdot \beta}{\|\alpha\| \|\beta\|}$$

$$= \frac{18}{3\sqrt{2} \cdot 6} = \frac{\sqrt{2}}{2}$$

$$\therefore \theta = \frac{\pi}{4}.$$

☑ 定义 4.10: 若 $(\alpha, \beta) = 0$ , 即 $\varphi = \pi/2$ , 则称 $\alpha$ 与 $\beta$   
正交或垂直 (orthogonal), 记为 $\alpha \perp \beta$ .

由定义知

- 零向量与欧氏空间中任何向量正交.
- 零向量与自身正交, 而且只有零向量与自己正交.
- 欧氏空间中当向量 $\alpha$ 与 $\beta$ 正交时

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

勾股定理

证明:  $\|\alpha + \beta\|^2 = (\alpha + \beta, \alpha + \beta)$

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

- 即勾股定理在欧氏空间中依然成立;
- 并且, 可以推广到更一般的情形:

☑ 设欧氏空间中向量  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$   
两两正交, 则

$$\|\alpha_1 + \alpha_2 + \dots + \alpha_n\|^2 = \|\alpha_1\|^2 + \|\alpha_2\|^2 + \dots + \|\alpha_n\|^2$$

例：在线性空间  $R^3$  中，向量：

$$\varepsilon = \begin{bmatrix} 2 \\ -3 \\ 1 \end{bmatrix} \quad \text{和} \quad \eta = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix} \quad \text{正交}$$

例：考虑线性空间  $C[-1, 1]$  中，两个实连续函数分别为  $f(x)=1$ ， $g(x)=x$ ，参照前面内积的定义

$$(f, g) = \int_{-1}^1 1 \cdot x \, dx = 0$$

➤ 显然  $f, g$  是正交的，它们的长度为

$$\|1\| = \sqrt{(1, 1)} = \sqrt{\int_{-1}^1 1 \cdot 1 \, dx} = \sqrt{2}$$

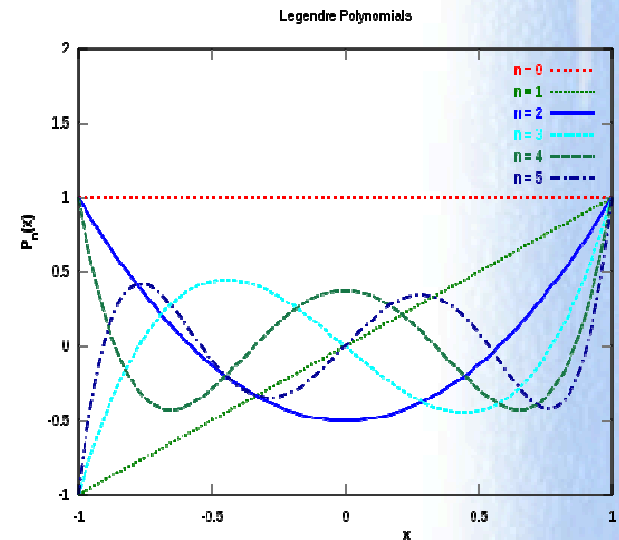
$$\|x\| = \sqrt{(x, x)} = \sqrt{\int_{-1}^1 x \cdot x \, dx} = \frac{\sqrt{6}}{3}$$

➤ 它们是正交的，所以满足勾股定理：

$$\|1+x\|^2 = \|1\|^2 + \|x\|^2 = 2 + \frac{2}{3} = \frac{8}{3}$$

$$\text{验证： } \|1+x\|^2 = (1+x, 1+x)$$

$$= \int_{-1}^1 (1+x)^2 dx = \frac{8}{3}$$



➤ 勒让德多项式：

$$P_0(x) = 1$$

$$P_1(x) = x$$

$$P_2(x) = \frac{1}{2}(3x^2 - 1), \quad \dots$$

$$\int_{-1}^1 P_n(x) P_l(x) dx = N_l^2 \delta_{n,l}$$

$$N_l^2 = \int_{-1}^1 P_l(x) P_l(x) dx = \frac{2}{2l+1}$$

例如：考虑线性空间 $C[-\pi, \pi]$ 中，两个实连续函数分别为  
 $f(x)=\sin x$ ，  $g(x)=\cos x$ ，定义内积的为

$$(f, g) = \frac{1}{\pi} \int_{-\pi}^{\pi} f \cdot g dx$$

证明：  $f, g$  是正交的，且长度为1

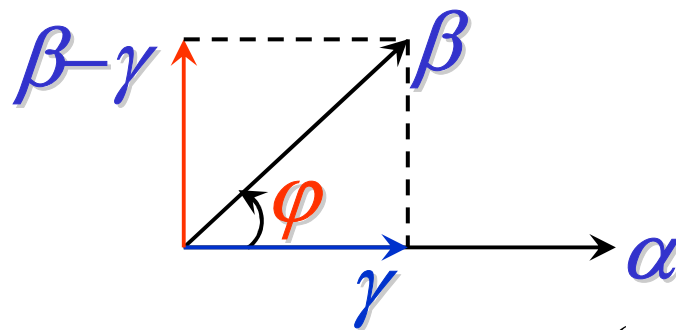
$$(\cos x, \sin x) = \frac{1}{\pi} \int_{-\pi}^{\pi} \cos x \cdot \sin x dx = 0$$

$$(\cos x, \cos x) = \frac{1}{\pi} \int_{-\pi}^{\pi} \cos x \cdot \cos x dx = 1$$

➤ 傅立叶级数



例： 设  $\alpha, \beta \in \mathbb{R}^n$ , 且  $\alpha$  与  $\beta$  线性无关, 求常数  $k$   
使  $\beta + k\alpha$  与  $\alpha$  正交.



解 (1): 几何方法  $\|\gamma\| = \|\beta\| \cos \varphi = \|\beta\| \frac{(\alpha, \beta)}{\|\alpha\| \cdot \|\beta\|} = \frac{(\alpha, \beta)}{\|\alpha\|}$

➤  $\gamma$  与  $\alpha$  同方向, 所以  $\gamma = \|\gamma\| \frac{\alpha}{\|\alpha\|} = \frac{(\alpha, \beta)}{\|\alpha\|} \frac{\alpha}{\|\alpha\|}$   
 $= \frac{(\alpha, \beta)}{(\alpha, \alpha)} \alpha \quad \because k\alpha = -\gamma = -\frac{(\alpha, \beta)}{(\alpha, \alpha)} \alpha, \quad \therefore k = -\frac{(\alpha, \beta)}{(\alpha, \alpha)}$

## 解 (2): 代数方法

➤ 向量  $\beta + k\alpha$  与  $\alpha$  正交, 所以

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

$$\Rightarrow (\beta, \alpha) + k(\alpha, \alpha) = 0$$

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

➤ 这个结果后面会用到.

### 三、内积的坐标表示

- 有了内积的定义，线性空间中的基、坐标等概念也可以应用于欧氏空间  $V$  中.
- 在  $V$  中任意取定一个基  $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n$ ，对  $V$  中任意两个向量  $\alpha, \beta$  有

$$\alpha = \sum_{i=1}^n x_i \varepsilon_i \quad \beta = \sum_{j=1}^n y_j \varepsilon_j$$

- 由内积的性质  $(\alpha, \beta) = \left( \sum_{i=1}^n x_i \varepsilon_i, \sum_{j=1}^n y_j \varepsilon_j \right)$   
$$= \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n x_i y_j (\varepsilon_i, \varepsilon_j)$$

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

$$\begin{aligned}
&= \underline{x_1} \underline{y_1(\varepsilon_1, \varepsilon_1)} + \underline{x_1} \underline{y_2(\varepsilon_1, \varepsilon_2)} + \cdots + \underline{x_1} \underline{y_n(\varepsilon_1, \varepsilon_n)} \\
&+ x_2 y_1(\varepsilon_2, \varepsilon_1) + x_2 y_2(\varepsilon_2, \varepsilon_2) + \cdots + x_2 y_n(\varepsilon_2, \varepsilon_n) \\
&+ \quad \dots \quad \dots \quad \dots \quad \dots \quad \dots \quad \dots \quad \dots \quad \dots \quad \dots \\
&+ x_n y_1(\varepsilon_n, \varepsilon_1) + x_n y_2(\varepsilon_n, \varepsilon_2) + \cdots + x_n y_n(\varepsilon_n, \varepsilon_n)
\end{aligned}$$

$$= [x_1, x_2, \dots, x_n] \begin{bmatrix} y_1(\varepsilon_1, \varepsilon_1) + y_2(\varepsilon_1, \varepsilon_2) + \cdots + y_n(\varepsilon_1, \varepsilon_n) \\ y_1(\varepsilon_2, \varepsilon_1) + y_2(\varepsilon_2, \varepsilon_2) + \cdots + y_n(\varepsilon_2, \varepsilon_n) \\ \dots \quad \dots \quad \dots \quad \dots \quad \dots \quad \dots \quad \dots \quad \dots \\ y_1(\varepsilon_n, \varepsilon_1) + y_2(\varepsilon_n, \varepsilon_2) + \cdots + y_n(\varepsilon_n, \varepsilon_n) \end{bmatrix}$$

$$= [x_1, x_2, \dots, x_n] \begin{bmatrix} (\varepsilon_1, \varepsilon_1) & (\varepsilon_1, \varepsilon_2) & \cdots & (\varepsilon_1, \varepsilon_n) \\ (\varepsilon_2, \varepsilon_1) & (\varepsilon_2, \varepsilon_2) & \cdots & (\varepsilon_2, \varepsilon_n) \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ (\varepsilon_n, \varepsilon_1) & (\varepsilon_n, \varepsilon_2) & \cdots & (\varepsilon_n, \varepsilon_n) \end{bmatrix} \begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_n \end{bmatrix}$$

➤ 利用矩阵可表示为

$$(\alpha, \beta) = X^T A Y \quad (3.8)$$

➤ 其中  $X = [x_1, x_2, \dots, x_n]^T$        $Y = [y_1, y_2, \dots, y_n]^T$

$$A = [a_{ij}]_{n \times n} \quad a_{ij} = (\varepsilon_i, \varepsilon_j) \quad (i, j = 1, 2, \dots, n)$$

➤ 矩阵  $A$  称为基  $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n$  的 **度量矩阵**  
(metric matrix), 也称**格拉姆(Gram)方阵**.

➤  $A$  是基中各向量之间的**内积**构成的, 度量矩阵确定后,  $V$  中任意两个向量的内积可由它们的坐标决定.

➤ 由定义, 度量矩阵的对角线元素恒正.

例： 设  $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \varepsilon_3, \varepsilon_4$  是欧氏空间  $V$  中的一个基，  
其度量矩阵为

$$A = \begin{bmatrix} 2 & -3 & 0 & 1 \\ -3 & 6 & 0 & -1 \\ 0 & 0 & 13 & 9 \\ 1 & -1 & 9 & 7 \end{bmatrix}$$

且  $V$  中两个向量  $\alpha = \varepsilon_1 + \varepsilon_3 - 2\varepsilon_4$  ,  $\beta = 2\varepsilon_1 + \varepsilon_3 - 3\varepsilon_4$

求  $\|\varepsilon_2\|$  和  $(\alpha, \beta)$ .

解： 由度量矩阵的定义  $a_{ij} = (\varepsilon_i, \varepsilon_j)$ ,  $\|\varepsilon_2\| = \sqrt{(\varepsilon_2, \varepsilon_2)} = \sqrt{6}$

➤ 由 (3.8) 式

$$\begin{aligned}
 (\alpha, \beta) &= [1 \quad 0 \quad 1 \quad -2] \begin{bmatrix} 2 & -3 & 0 & 1 \\ -3 & 6 & 0 & -1 \\ 0 & 0 & 13 & 9 \\ 1 & -1 & 9 & 7 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 2 \\ 0 \\ 1 \\ -3 \end{bmatrix} \\
 &= [0 \quad -1 \quad -5 \quad -4] \begin{bmatrix} 2 \\ 0 \\ 1 \\ -3 \end{bmatrix} = 7.
 \end{aligned}$$

- 如果基中向量两两正交，度量矩阵变为对角阵；
- 如果基中向量不仅两两正交，而且长度为1
  - ⇒ 度量矩阵变为单位阵
  - ⇒ 内积计算极大简化.