

# 第四节 $R^n$ 的基和向量关于 基的坐标

**定义1** 设 $\mathbf{IR}^n$ 中的向量组 $A: \alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$ 线性无关,  $\beta$ 是 $\mathbf{IR}^n$ 中任一向量, 则 $\beta, \alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$ 线性相关(因为这是 $n+1$ 个 $n$ 维向量, 向量个数大于向量维数), 于是根据第三章第二节定理2知道向量 $\beta$ 可以用 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$ 唯一线性表示

$$\beta = k_1 \alpha_1 + k_2 \alpha_2 + \dots + k_n \alpha_n。$$

我们称向量组 $A: \alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$ 为空间 $\mathbf{IR}^n$ 的一组基(basis), 把数 $k_1, k_2, \dots, k_n$ 称为向量 $\beta$ 在基 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$ 下的坐标(coordinate), 记为

$$\beta_A = (k_1, k_2, \dots, k_n)。$$

例1 验证  $\alpha_1 = (1, 0, 0)'$  ,  
 $\alpha_2 = (1, 1, 0)'$  ,  $\alpha_3 = (1, 1, 1)'$  为  $\mathbf{IR}^3$   
的一组基并求向量  $\alpha = (5, 3, 5)'$  在这组基  
下的坐标。

解 显然, 向量组  $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3$  组成的矩  
阵的行列式为

1	1	1	= 1 ≠ 0
0	1	1	
0	0	1	

因此这三个向量线性无关，所以它们构成  $\mathbf{IR}^3$  的一组基。要求向量  $\alpha$  在这组基下的坐标，实际上就是求解关于  $\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \mathbf{x}_3$  的方程组  $\alpha = \mathbf{x}_1 \alpha_1 + \mathbf{x}_2 \alpha_2 + \mathbf{x}_3 \alpha_3$ 。  
即

$$\begin{pmatrix} 5 \\ 3 \\ 5 \end{pmatrix} = x_1 \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} + x_2 \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix} + x_3 \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix} \quad \text{也即} \quad \begin{cases} x_1 + x_2 + x_3 = 5 \\ 0 + x_2 + x_3 = 3 \\ 0 + 0 + x_3 = 5 \end{cases}$$

容易求得  $x_1 = 2$ ,  $x_2 = -2$ ,  $x_3 = 5$ ,  
因此向量  $\alpha$  在这组基下的坐标为  
 $(2, -2, 5)$

当然，对于同一向量  $\beta$ ，若选定的基不同，则向量  $\beta$  的坐标一般而言也是不同的。

例如

$e_1 = (1, 0, 0)'$ ， $e_2 = (0, 1, 0)'$ ， $e_3 = (0, 0, 1)'$  是  $\mathbb{R}^3$  的一组基

（我们通常称之为  $\mathbb{R}^3$  的自然基）

**定义2** 设向量组  $A: \alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$  和向量组  $B: \beta_1, \beta_2, \dots, \beta_n$  分别为  $\mathbb{R}^n$  的两组基，则向量组  $B: \beta_1, \beta_2, \dots, \beta_n$  可由向量组  $A: \alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$  线性表示，即存在  $n^2$  个常数  $c_{ij}$  ( $i, j=1, 2, \dots, n$ ) 使得

$$\begin{cases} \beta_1 = c_{11}\alpha_1 + c_{21}\alpha_2 + \cdots + c_{n1}\alpha_n \\ \beta_2 = c_{12}\alpha_1 + c_{22}\alpha_2 + \cdots + c_{n2}\alpha_n \\ \cdots \cdots \cdots \cdots \\ \beta_n = c_{1n}\alpha_1 + c_{2n}\alpha_2 + \cdots + c_{nn}\alpha_n \end{cases}$$

若我们所论及的向量均为列向量，则上式写成矩阵的形式为

$$\begin{aligned} B = (\beta_1 \quad \beta_2 \quad \cdots \quad \beta_n) &= (\alpha_1 \quad \alpha_2 \quad \cdots \quad \alpha_n) \begin{bmatrix} c_{11} & c_{12} & \cdots & c_{1n} \\ c_{21} & c_{22} & \cdots & c_{2n} \\ & \cdots & \cdots & \\ c_{n1} & c_{n2} & \cdots & c_{nn} \end{bmatrix} \\ &= (\alpha_1 \quad \alpha_2 \quad \cdots \quad \alpha_n) C = AC \end{aligned}$$

我们称矩阵**C**为从基**A**： $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$ 到基**B**： $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_n$ 的过渡矩阵。

**定理1** 过渡矩阵是可逆矩阵

**定理2** 设向量  $\alpha$  在两组基**A**： $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$ 和**B**： $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_n$ 下的坐标分别为  $x = [x_1, x_2, \dots, x_n]'$  和  $y = [y_1, y_2, \dots, y_n]'$ 。从基**A**到基**B**的过渡矩阵为**C**，即**B=AC**，则 **Cy=x** 或  $y=C^{-1}x$ 。



**定义1** 设 $\mathbf{a}=(a_1, a_2, \dots, a_n)'$  - 和 $\mathbf{b}=(b_1, b_2, \dots, b_n)'$  是两个 $n$ 维向量, 规定 $\mathbf{a}$ 与 $\mathbf{b}$ 的内积为:

$$(\mathbf{a}, \mathbf{b})=a_1b_1+a_2b_2+\dots+a_nb_n,$$

有时也记为 $\mathbf{a} \cdot \mathbf{b}=a_1b_1+a_2b_2+\dots+a_nb_n$ 。

从矩阵的角度, 显然  $(\mathbf{a}, \mathbf{b})= \mathbf{a}' \mathbf{b} = \mathbf{b}' \mathbf{a}$  。

向量内积具有下列性质:

$$(\mathbf{a}, \mathbf{b})=(\mathbf{b}, \mathbf{a});$$

$$(\mathbf{a} + \mathbf{b}, \mathbf{c})=(\mathbf{a}, \mathbf{c})+(\mathbf{b}, \mathbf{c});$$

$$(\mathbf{k} \mathbf{a}, \mathbf{b})=k(\mathbf{a}, \mathbf{b}), \text{ 其中 } k \text{ 是任意实数};$$

$$(\mathbf{a}, \mathbf{a}) \geq 0, \text{ 等号成立当且仅当 } \mathbf{a} = \mathbf{0}.$$

定义2 向量 $\mathbf{a}$ 的长度或模 (length, modulus)

定义为

$$|\mathbf{a}| = \sqrt{(\mathbf{a}, \mathbf{a})}.$$

一般地, 称长度等于1的向量为单位向量

定理1 (柯西-施瓦兹不等式, Cauchy-Schwarz 不等式) 向量的内积满足

$$|(\mathbf{a}, \mathbf{b})| \leq |\mathbf{a}| |\mathbf{b}|.$$

定义3 规定向量 $\mathbf{a}$ 和 $\mathbf{b}$ 之间的夹角为

$$\langle \mathbf{a}, \mathbf{b} \rangle = \arccos \frac{(\mathbf{a}, \mathbf{b})}{|\mathbf{a}| |\mathbf{b}|}.$$

如果 $\mathbf{a}$ ,  $\mathbf{b}$ 的夹角等于 $\pi/2$ , 则称向量 $\mathbf{a}$ ,  $\mathbf{b}$ 正交。  
特别, 规定零向量与任何向量正交。

**定理2** 向量**a**和**b**正交（或垂直）的充分必要条件是  $(\mathbf{a}, \mathbf{b}) = 0$ 。

全体**n**维实向量构成的集合为**n**维欧基里得（**Euclid**）空间，记为**IR<sup>n</sup>**

**定理3** **IR<sup>n</sup>**中的不含零向量的两两正交的向量组(称为非零正交向量组)**a<sub>1</sub>, a<sub>2</sub>, ..., a<sub>r</sub>**是线性无关的。

**定义4** 设**a<sub>1</sub>, a<sub>2</sub>, ..., a<sub>n</sub>**是**n**个**n**维实向量，若

$$(\mathbf{a}_i, \mathbf{a}_j) = \begin{cases} 1, & \text{若 } i = j, \\ 0, & \text{若 } i \neq j, \end{cases} \quad i, j = 1, 2, \dots, n$$

则称**a<sub>1</sub>, a<sub>2</sub>, ..., a<sub>n</sub>**是**IR<sup>n</sup>**的一组标准正交基

## 施密特 (Schmidt) 正交化

给定向量组  $\mathbf{a}_1, \mathbf{a}_2, \dots, \mathbf{a}_n$  线性无关，  
则我们可以按照下述步骤将其标准正交化

① 令 $\mathbf{b}_1 = \mathbf{a}_1$	② 令 $\mathbf{e}_1 = \mathbf{b}_1 /  \mathbf{b}_1 $
③ 作 $\mathbf{b}_2 = \mathbf{a}_2 - (\mathbf{a}_2, \mathbf{e}_1)\mathbf{e}_1$	④ 令 $\mathbf{e}_2 = \mathbf{b}_2 /  \mathbf{b}_2 $
⑤ 令 $\mathbf{b}_3 = \mathbf{a}_3 - (\mathbf{a}_3, \mathbf{e}_1)\mathbf{e}_1 - (\mathbf{a}_3, \mathbf{e}_2)\mathbf{e}_2$	⑥ 令 $\mathbf{e}_3 = \mathbf{b}_3 /  \mathbf{b}_3 $
.....	.....
第 $2n-1$ 步: 令 $\mathbf{b}_n = \mathbf{a}_n - (\mathbf{a}_n, \mathbf{e}_1)\mathbf{e}_1 - (\mathbf{a}_n, \mathbf{e}_2)\mathbf{e}_2 - \dots - (\mathbf{a}_n, \mathbf{e}_{n-1})\mathbf{e}_{n-1}$	第 $2n$ 步: $\mathbf{e}_n = \mathbf{b}_n /  \mathbf{b}_n $

这样我们从线性无关的向量组  $\mathbf{a}_1, \mathbf{a}_2, \dots, \mathbf{a}_n$  出发，得到标准正交向量组  $\mathbf{e}_1, \mathbf{e}_2, \dots, \mathbf{e}_n$ ，(显然，向量组  $\mathbf{e}_1, \mathbf{e}_2, \dots, \mathbf{e}_n$  与向量组  $\mathbf{a}_1, \mathbf{a}_2, \dots, \mathbf{a}_n$  等价)。此过程我们称为 **Schmidt** 正交化过程。

**例3** 已知  $\mathbf{B}: \mathbf{a}_1, \mathbf{a}_2, \mathbf{a}_3$  是  $\mathbb{R}^3$  的一组基，其中  $\mathbf{a}_1 = (1, -1, 0)$ ， $\mathbf{a}_2 = (1, 0, 1)$ ， $\mathbf{a}_3 = (1, -1, 1)$ 。

试用 **Schmidt** 正交化方法，由  $\mathbf{B}$  构造  $\mathbb{R}^3$  的一组标准正交基。

解 取  $\mathbf{b}_1 = \mathbf{a}_1 = (1, -1, 0)$ , 则

$$\mathbf{e}_1 = \frac{\mathbf{b}_1}{|\mathbf{b}_1|} = \frac{1}{\sqrt{2}} (1 \quad -1 \quad 0)$$

$$\mathbf{b}_2 = \mathbf{a}_2 - (\mathbf{a}_2, \mathbf{e}_1)\mathbf{e}_1$$

$$= (1 \quad 0 \quad 1) - \frac{1}{2}(1 \quad -1 \quad 0) = \left(\frac{1}{2} \quad \frac{1}{2} \quad 1\right),$$

$$\mathbf{e}_2 = \frac{\mathbf{b}_2}{|\mathbf{b}_2|} = \left(\frac{1}{\sqrt{6}} \quad \frac{1}{\sqrt{6}} \quad \frac{2}{\sqrt{6}}\right),$$

$$\mathbf{b}_3 = \mathbf{a}_3 - (\mathbf{a}_3, \mathbf{e}_1)\mathbf{e}_1 - (\mathbf{a}_3, \mathbf{e}_2)\mathbf{e}_2$$

$$= (1 \quad -1 \quad 1) - (1 \quad -1 \quad 0) - \frac{2}{3}\left(\frac{1}{2} \quad \frac{1}{2} \quad 1\right) = \left(-\frac{1}{3} \quad -\frac{1}{3} \quad \frac{1}{3}\right).$$

$$\mathbf{e}_3 = \frac{\mathbf{b}_3}{|\mathbf{b}_3|} = \left( -\frac{1}{\sqrt{3}} \quad -\frac{1}{\sqrt{3}} \quad \frac{1}{\sqrt{3}} \right).$$

## 正交矩阵

**定义5**  $n$ 阶方阵 $\mathbf{A}$ 称为正交矩阵是指 $\mathbf{A}$ 满足 $\mathbf{A}^T\mathbf{A}=\mathbf{E}$ 。

**定理4**  $\mathbf{A}$ 为 $n$ 阶正交矩阵的充分必要条件是 $\mathbf{A}$ 的列向量为 $\mathbb{R}^n$ 的一组标准正交基

**性质** 设 $\mathbf{A}$ ,  $\mathbf{B}$ 皆为 $n$ 阶正交矩阵, 则

- 1)  $\det\mathbf{A}=1$ 或 $-1$ 。
- 2)  $\mathbf{A}^{-1}=\mathbf{A}^T$ 。
- 3)  $\mathbf{A}^T$ 也是正交矩阵
- 4)  $\mathbf{AB}$ 也是正交矩阵。

**定义1** 数域**F**上的线性空间(**Linear space**)**V**是一个非空集合，它带有两个运算：加法 ( $\mathbf{a}, \mathbf{b} \in \mathbf{V}$ 为**V**中的元素，则**a**加**b**记作 $\mathbf{a} + \mathbf{b}$ )和数乘 ( $\lambda \in \mathbf{F}$ 为一个数， $\mathbf{a} \in \mathbf{V}$ 为**V**中一个元素，则 $\lambda$ 与**a**的乘积记为 $\lambda \mathbf{a}$ )，且**V**对这两种运算封闭（即运算结果仍在**V**中）并满足如下八条运算规则：

- 1)  $\mathbf{a} + \mathbf{b} = \mathbf{b} + \mathbf{a}$ ; (加法的交换律)
- 2)  $(\mathbf{a} + \mathbf{b}) + \mathbf{c} = \mathbf{a} + (\mathbf{b} + \mathbf{c})$ ; (加法的结合律)
- 3) 存在**V**中元素  $\theta$  使得 $\mathbf{a} + \theta = \mathbf{a}$ ，其中  $\theta$  称为**V**的零元素。
- 4) 对**V**中任意元素**a**都存在元素**b**使得 $\mathbf{a} + \mathbf{b} = \theta$ ，其中**b**称为**a**的负元素，记为 $\mathbf{b} = -\mathbf{a}$ 。因此 $\mathbf{a} + (-\mathbf{a}) = \theta$ 。
- 5)  $1\mathbf{a} = \mathbf{a}$ ;
- 6)  $\mathbf{s}(\mathbf{t}\mathbf{a}) = (\mathbf{s}\mathbf{t})\mathbf{a}$ ; (结合律)
- 7)  $(\mathbf{s} + \mathbf{t})\mathbf{a} = \mathbf{s}\mathbf{a} + \mathbf{t}\mathbf{a}$ ; (分配律)
- 8)  $\mathbf{s}(\mathbf{a} + \mathbf{b}) = \mathbf{s}\mathbf{a} + \mathbf{s}\mathbf{b}$ 。(分配律)

其中**a**，**b**，**c**为**V**中任意元素，**s**，**t**为**F**中的任意数。  
当**F**为实(复)数域时，称**V**为实(复)线性空间。



我们还是称线性空间中的元素为向量，且把线性空间称为向量空间

**定义2** 设 $V$ 是一个线性空间， $W$ 是 $V$ 的一个非空子集，如果 $W$ 对 $V$ 中定义加法和数乘运算也构成数域 $F$ 上的线性空间，就称 $W$ 是 $V$ 的一个线性子空间（或简称子空间）

**定理1** 线性空间 $V$ 的子空间 $W$ 为 $V$ 的子空间的充分必要条件是 $W$ 对于 $V$ 的两种运算封闭。

**定义1** 在线性空间 $V$ 中，如果存在 $n$ 个元素 $a_1, a_2, \dots, a_n$ 满足： $a_1, a_2, \dots, a_n$ 线性无关； $V$ 中任意元素 $a$ 均可用 $a_1, a_2, \dots, a_n$ 线性表示，那么， $a_1, a_2, \dots, a_n$ 就称为线性空间 $V$ 的一组基，基的向量个数 $n$ 称为 $V$ 的维数

维数为**n**的线性空间称为**n**维线性空间，记作 **$\dim V = n$** 。  
若对于任意的自然数**m**，**V**中都有**m**个线性无关的元素，  
则称**V**是无穷维线性空间。

若 **$a_1, a_2, \dots, a_n$** 为**V**的一组基，则**V**可以表示为

$$V = \{ a = x_1 a_1 + x_2 a_2 + \dots + x_n a_n :$$

$$x_1, x_2, \dots, x_n \in \mathbb{R} \} ,$$

这就较清楚地显示出线性空间**V**的构造

**定义2** 设 **$a_1, a_2, \dots, a_n$** 为**V**的一组基。对于任意元素 **$a \in V$** ，总有且仅仅有一组有序数组 **$x_1, x_2, \dots, x_n$** ，使得

$$a = x_1 a_1 + x_2 a_2 + \dots + x_n a_n,$$

有序数组 **$x_1, x_2, \dots, x_n$** 称为**a**在基 **$a_1, a_2, \dots, a_n$** 的坐标，并记作 **$a = (x_1, x_2, \dots, x_n)$** 。

## 基变换和坐标变换

设 $\mathbf{a}_1, \mathbf{a}_2, \dots, \mathbf{a}_n$ 为 $V$ 的一组基,  $\mathbf{b}_1, \mathbf{b}_2, \dots, \mathbf{b}_n$ 为 $V$ 的另一组基, 则由基的定义, 这两个向量组可以相互线性表示, 因此存在 $n^2$ 个数 $p_{ij}$ ,  $i, j=1, 2, \dots, n$ , 使得

$$\begin{cases} \mathbf{b}_1 = p_{11}\mathbf{a}_1 + p_{21}\mathbf{a}_2 + \cdots + p_{n1}\mathbf{a}_n \\ \mathbf{b}_2 = p_{12}\mathbf{a}_1 + p_{22}\mathbf{a}_2 + \cdots + p_{n2}\mathbf{a}_n \\ \dots\dots\dots \\ \mathbf{b}_n = p_{1n}\mathbf{a}_1 + p_{2n}\mathbf{a}_2 + \cdots + p_{nn}\mathbf{a}_n \end{cases}$$

用矩阵的形式可以把上式表示为

$$(\mathbf{b}_1, \mathbf{b}_2, \dots, \mathbf{b}_n) = (\mathbf{a}_1, \mathbf{a}_2, \dots, \mathbf{a}_n) \begin{bmatrix} p_{11} & p_{12} & \cdots & p_{1n} \\ p_{21} & p_{22} & \cdots & p_{2n} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ p_{n1} & p_{n2} & \cdots & p_{nn} \end{bmatrix} = (\mathbf{a}_1, \mathbf{a}_2, \dots, \mathbf{a}_n) \mathbf{P}$$

我们称此式为**基变换公式**，其中矩阵**P**称为由基  $\mathbf{a}_1, \mathbf{a}_2, \dots, \mathbf{a}_n$  到基  $\mathbf{b}_1, \mathbf{b}_2, \dots, \mathbf{b}_n$  的**过渡矩阵**。因为  $\mathbf{b}_1, \mathbf{b}_2, \dots, \mathbf{b}_n$  线性无关，故矩阵**P**是一个可逆矩阵。