

## 6 线性空间 与 欧氏空间

# 线性空间与欧氏空间

---

- 加法和数乘运算在很多数学、物理和工程领域中都广泛使用。而且，这两种运算通常都遵循统一的代数法则：
- 例如加法的交换律、结合律，数乘的分配率等等。
- 这种运算和相关的定理可以归纳为一套数学系统，即所谓线性空间或向量空间的理论。
- 空间(space) 是现代数学最基本的概念之一。  
(赋范线性空间、巴那赫空间、内积空间、希尔伯特空间…)
- 线性空间是最基础，也是应有最广泛的空间；同时，也是线性代数最基本的概念之一。

# §1 线性空间的概念

## 一、线性空间的定义

- 我们已熟知向量的运算规律

设  $\alpha$ 、 $\beta$ 、 $\gamma$  是  $n$  元向量（例如  $n=2$ ）， $k$ 、 $l$  是数域  $P$  中任意的数

$$(1) \alpha + \beta = \beta + \alpha \quad \text{加法交换律}$$

$$(2) (\alpha + \beta) + \gamma = \alpha + (\beta + \gamma) \quad \text{加法结合律}$$

$$(3) \alpha + 0 = \alpha \quad \text{零向量}$$

$$(4) \alpha + (-\alpha) = 0 \quad \text{负向量}$$

$$(5) k(\alpha + \beta) = k\alpha + k\beta \quad \text{数量乘法和加法}$$

(6)  $(k + l) \alpha = k \alpha + l \alpha$       数量乘法和加法

(7)  $(k l) \alpha = k (l \alpha)$       数量乘法

(8)  $1 \alpha = \alpha$       数量乘法

- 向量对数乘和加法两种基本运算是封闭的，  
例如二维、三维几何空间中的向量.
- 即n元向量运算之后的结果仍是 n 元向量.
- 满足上述8条运算定律的数学对象还有很多，  
例如： 实数、复数、矩阵，...
- 我们这类对象的共同属性抽象出来 — 线性空间

注：自然数与整数不满足.

定义 1: 设  $V$  是一个非空集合,  $P$  为一数域, 如果以下三个条件被满足, 则称非空集合  $V$  是数域  $P$  上的一个线性空间.

(I) 在  $V$  的元素间给出一个法则, 称为**加法**, 使  $V$  中任意两个元素  $\alpha$  与  $\beta$ , 总有**唯一确定**的一个元素  $\gamma$  与之对应, 称为  $\alpha$  与  $\beta$  的**和**, 记作  $\gamma = \alpha + \beta$ .

(II) 在  $V$  的元素间给出一个法则, 称为**数量乘法**, 使数域  $P$  中任意一数  $k$  与  $V$  中任意一个元素  $\alpha$ , 在  $V$  中总有**唯一确定**的一个元素  $\delta$  与之对应, 称为  $k$  与  $\alpha$  的**数量乘积**, 记作  $\delta = k\alpha$ .

(III) 对于所给定的加法与数量乘法两种运算满足  
以下 8 种 运算规律(公理)

$$(1) \alpha + \beta = \beta + \alpha \quad (2) (\alpha + \beta) + \gamma = \alpha + (\beta + \gamma)$$

$$(3) \alpha + 0 = \alpha \quad (4) \alpha + (-\alpha) = 0$$

$$(5) k(\alpha + \beta) = k\alpha + k\beta \quad (6) (k + l)\alpha = k\alpha + l\alpha$$

$$(7) (kl)\alpha = k(l\alpha) \quad (8) 1\alpha = \alpha$$

➤ 当  $P$  为实数域  $R$  时, 则称此线性空间为实线性空间.

➤ 当  $P$  为复数域  $R$  时, 则称此线性空间为复线性空间.

- **例1** 数域  $P$  上的全部  $n$  元向量所组成的集合，按  $n$  元向量的加法与数量乘法构成数域  $P$  上的一个线性空间，记为  $P^n$ ，称为  $n$  元向量空间。
- 线性空间与  $n$  元向量空间有许多本质上相同的性质。
- 因此，常把线性空间也称为**向量空间**。

# 说明

1. 凡满足以上八条运算规律的加法及数乘运算，称为线性运算。
2. 判别线性空间的方法：一个集合，它如果
  - 对于定义的线性运算不封闭(不满足闭包性)；
  - 或者，不满足八条运算性质的任一条；

则不能构成线性空间。

数域  $P$  按照本身的加法与乘法，即构成一个自身上的线性空间



定义的简化理解:

设  $V$  为  $n$  维向量的非空集合,  
若  $V$  对于加法及数乘两种运算封闭,  
则称集合  $V$  为向量空间 (或线性空间) .

说明: 集合  $V$  对于加法及数乘两种运算封闭指

$$\forall \alpha, \beta \in V, \text{有 } \alpha + \beta \in V;$$

$$\forall \alpha \in V, \forall k \in R, \text{有 } k\alpha \in V.$$

注意.  $0$  必是向量空间  $V$  的元素, 即  $0 \in V$ .

例：3 维向量的全体  $\mathbf{R}^3$  是一个向量空间，几何空间  
 $n$  维向量的全体  $\mathbf{R}^n$  也是一个向量空间。

例：齐次线性方程组  $Ax = \mathbf{0}$  的解集合

$$S = \{ x \mid Ax = \mathbf{0} \}$$

是一个向量空间。

非齐次线性方程组  $Ax = b$  的解集合

$$S_* = \{ x \mid Ax = b \}$$

不是一个向量空间。

例：判别下列集合是否为向量空间.

$$(1) V_1 = \{x = (0, x_2, \cdots, x_n)^T \mid x_2, \cdots, x_n \in R\}$$

$$(2) V_2 = \{x = (1, x_2, \cdots, x_n)^T \mid x_2, \cdots, x_n \in R\}$$

解: (1)  $\forall \alpha = (0, a_2, \dots, a_n)^T, \beta = (0, b_2, \dots, b_n)^T \in V_1$

有  $\alpha + \beta = (0, a_2 + b_2, \dots, a_n + b_n)^T \in V_1$

$\forall \lambda \in R$ , 有  $\lambda\alpha = (0, \lambda a_2, \dots, \lambda a_n)^T \in V_1$ .

所以,  $V_1$  是向量空间。

(2) 若  $\alpha = (1, a_2, \dots, a_n)^T \in V_2$ ,

则  $2\alpha = (2, 2a_2, \dots, 2a_n)^T \notin V_2$ .

$V_2$  不是向量空间。

例：数域  $P$  上的全部  $n$ 元向量所组成的集合，按  $n$  元向量的加法和数乘运算构成数域  $P$  上的线性空间，记作  $P^n$ ，称为  $n$  元向量空间。

➤  $P$  取实数域  $R$ ， $n=3$ ，则  $R^3$  就是大家熟悉的三维几何空间。

例：实数域上全体  $m \times n$  阶矩阵的集合，对矩阵的加法和数乘运算封闭，构成实数域上的线性空间，记作  $R^{m \times n}$ 。

$$\because A_{m \times n} + B_{m \times n} = C_{m \times n}, \quad \lambda A_{m \times n} = D_{m \times n},$$

➤ 另外，满足八条线性运算性质

$\therefore R^{m \times n}$  是一个线性空间。

例：数域  $P$  上一元多项式的全体(包括零多项式)所组成的集合，按通常的多项式的加法和数与多项式的乘法，构成数域  $P$  中的线性空间，记作  $P[x]$  .

- 多项式加法和数乘多项式运算满足线性运算规律：  
例如次数不大于  $n$  的一元多项式：

$$(a_n x^n + \cdots + a_1 x + a_0) + (b_n x^n + \cdots + b_1 x + b_0) \\ = (a_n + b_n) x^n + \cdots + (a_1 + b_1) x + (a_0 + b_0) \in P[x]_n$$

$$\lambda(a_n x^n + \cdots + a_1 x + a_0) \\ = (\lambda a_n) x^n + \cdots + (\lambda a_1) x + (\lambda a_0) \in P[x]_n$$

- 另外，满足八条线性运算性质，  
➤ 所以，构成数域  $P$  中的线性空间.

例：定义在区间  $[a, b]$  上的全体实连续函数的全体所组成的集合，对函数的加法和数与函数的数量乘法，构成实数域上的线性空间，记为  $C[a, b]$ .

- $f(x) + g(x) = h(x)$ ，新函数  $h(x)$  也是定义在区间  $[a, b]$  上的实连续函数，即是  $C[a, b]$  的元素——加法满足封闭性
- $k \cdot f(x) = d(x)$ ，新函数  $d(x)$  也是定义在区间  $[a, b]$  上的实连续函数，是  $C[a, b]$  的元素——乘法满足封闭性
- 另外，满足八条线性运算性质，
- 所以，构成实数域上的线性空间.

注意:

$V$ 中的元素不论其本来的性质如何, 统称为向量

是一种代数系统

抽象层级更高的一个层级

要领会、并学习在这个层级想问题

判断是否构成线性空间:

对于非一般意义的加法、乘法, 除了验证封闭性,  
8条运算规律要逐一验证。

例, 全体正实数 $\mathbf{R}^+$ , 加法与数量乘法定义为:

$$a \oplus b = ab; \quad \mathbf{k}a = a^{\mathbf{k}}$$



# 线性空间的简单性质

1. 在线性空间中，零元素是唯一的.

证明：假设  $0_1$  和  $0_2$  是线性空间  $V$  中有两个零元素，  
则对于任意  $\alpha \in V$ ，满足

$$\alpha + 0_1 = \alpha, \quad \alpha + 0_2 = \alpha.$$

由于  $0_1, 0_2 \in V$ ,

所以  $0_2 + 0_1 = 0_2, \quad 0_1 + 0_2 = 0_1.$

$$\Rightarrow 0_1 = 0_1 + 0_2 = 0_2 + 0_1 = 0_2.$$

## 2. 在线性空间中，负元素是唯一的

证明：假设  $\alpha$  有两个负元素  $\beta$  与  $\gamma$ ，那么

$$\alpha + \beta = \mathbf{0}, \quad \alpha + \gamma = \mathbf{0}.$$

则有 
$$\beta = \beta + \mathbf{0} = \beta + (\alpha + \gamma)$$

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

$$= \mathbf{0} + \gamma = \gamma.$$

➤ 所以，负元素是唯一的.

向量  $\alpha$  的负元素记为  $-\alpha$ .

3.  $0\alpha = 0$ ;  $(-1)\alpha = -\alpha$ ;  $\lambda 0 = 0$ .

证明  $\because \alpha + 0\alpha = 1\alpha + 0\alpha = (1 + 0)\alpha = 1\alpha = \alpha$ ,  
 $\therefore 0\alpha = 0$ .

$\because \alpha + (-1)\alpha = 1\alpha + (-1)\alpha = [1 + (-1)]\alpha = 0\alpha = 0$ ,  
 $\therefore (-1)\alpha = -\alpha$ .

4. 如果  $\lambda\alpha = 0$  , 则  $\lambda = 0$  或  $\alpha = 0$  .

## 二、子空间的概念 (线性空间局部与整体的关系)

➤ 考虑过原点的平面，平面上所有向量对于加法和数量乘法构成一个线性空间.

➤ 一方面，这些向量是三维几何空间的一部分；

另一方面，它们对于原来的运算构成一个线性空间.

☑ 定义 2: 设  $W$  是数域  $P$  上线性空间  $V$  的一个子集，若满足条件：

(1)  $W$  是非空的；

(2) 如果  $\alpha, \beta \in W$ ，则  $\alpha + \beta \in W$ ；

(3) 如果  $\alpha \in W$ ， $\lambda \in P$  则  $\lambda \alpha \in W$ ；

那么  $W$  是  $V$  的一个子空间.

- 由定义，子空间非空且对加法和数乘封闭，
- 子空间满足8条公理：6条从原线性空间继承；其余两条(iii)(iv)，只要满足封闭性，由线性空间的4条简单性质保证.

$$(3) \quad \alpha + 0 = \alpha$$

$$(4) \quad \alpha + (-\alpha) = 0$$

V的非空子集构成线性空间 $\Leftrightarrow$ 对V上的线性运算封闭

例.  $R_{yz} = \{(0, y, z) \mid y, z \in R\}$  及  $R_z = \{(0, 0, z) \mid z \in R\}$  都是  $R^3$  的子空间。

$S = \{x \mid A_{m \times n} x = 0\}$  是线性空间  $R^n$

的子空间，称为齐次

线性方程组  $Ax = 0$  的解空间，或  $A$  的零空间。

例：几何空间中，过原点的平面上所有向量构成几何空间  $R^3$  的一个子空间。

例：齐次线性方程组全部解的集合是线性空间  $R^n$  的一个子空间，称为该齐次线性方程组的解空间。

例：在线性空间  $V$  中，由一个零元素组成的子集，是  $V$  的一个线性子空间，称它为  
零子空间(null subspace)，记为  $\{0\}$ .

▶ 线性空间  $V$  也是自身的一个线性子空间.

✓  $\{0\}$ 和 $V$ 称为线性空间  $V$  的平凡子空间(trivial subspaces).

✓  $V$  的其他线性子空间称为  $V$  的非平凡子空间(或真子空间).

例：对于向量组  $S = \left\{ \begin{bmatrix} a \\ 1 \end{bmatrix} \mid a \text{ 为任意实数} \right\}$

由于  $2 \begin{bmatrix} a \\ 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 2a \\ 2 \end{bmatrix} \notin S,$

所以向量组  $S$  不是  $\mathbf{R}^2$  的子空间.

- ▶ 本例也说明了运算封闭性的必要性,
- ▶ 本例也对加法运算不封闭性.



**例：**  $R^{2 \times 3}$  的下列子集是否构成子空间？为什么？

$$(1) W_1 = \left\{ \begin{pmatrix} 1 & b & 0 \\ 0 & c & d \end{pmatrix} \middle| b, c, d \in R \right\};$$

$$(2) W_2 = \left\{ \begin{pmatrix} a & b & 0 \\ 0 & 0 & c \end{pmatrix} \middle| a + b + c = 0, a, b, c \in R \right\}.$$

**解：** (1) 不构成子空间.

因为对  $A = B = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} \in W_1$

有  $A + B = \begin{pmatrix} 2 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} \notin W_1,$

即  $W_1$  对矩阵加法不封闭，不构成子空间.

➤ 显然,  $W_2$  非空,

对任意

$$A = \begin{pmatrix} a_1 & b_1 & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & \mathbf{0} & c_1 \end{pmatrix}, B = \begin{pmatrix} a_2 & b_2 & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & \mathbf{0} & c_2 \end{pmatrix} \in W_2$$

有  $a_1 + b_1 + c_1 = \mathbf{0}, \quad a_2 + b_2 + c_2 = \mathbf{0},$

于是  $A + B = \begin{pmatrix} a_1 + a_2 & b_1 + b_2 & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & \mathbf{0} & c_1 + c_2 \end{pmatrix}$

满足  $(a_1 + a_2) + (b_1 + b_2) + (c_1 + c_2) = 0$ ,

即  $A + B \in W_2$ , 对任意  $k \in R$  有

$$kA = \begin{pmatrix} ka_1 & kb_1 & 0 \\ 0 & 0 & kc_1 \end{pmatrix}$$

且  $ka_1 + kb_1 + kc_1 = 0$ ,

即  $kA \in W_2$ , 故  $W_2$  是  $R^{2 \times 3}$  的子空间.

练习：令  $S = \left\{ (x_1, x_2, x_3)^T \mid x_1 = x_2 \right\}$

问  $S$  是否为  $\mathbf{R}^3$  的一个子空间？

解：由于  $\mathbf{x} = (1, 1, 0)^T$

所以向量组  $S$  非空；

➤ 再验证满足两个闭包性：

若  $\mathbf{x} = (a, a, b)^T$ ,  $\mathbf{y} = (c, c, d)^T$  为  $S$  中任意向量，

$$(1) \quad k \cdot \mathbf{x} = (ka, ka, kb)^T \in S,$$

$$(2) \quad \mathbf{x} + \mathbf{y} = (a + c, a + c, b + d)^T \in S,$$

➤ 故  $S$  是  $\mathbf{R}^3$  的一个子空间。



例： 设  $a, b$  为两个已知的  $n$  维向量，判断集合  
 $V = \{\lambda a + \mu b \mid \lambda, \mu \in R\}$  是否为向量空间。

解：  $\forall x_1 = \lambda_1 a + \mu_1 b, x_2 = \lambda_2 a + \mu_2 b \in V$   
有  $x_1 + x_2 = (\lambda_1 + \lambda_2)a + (\mu_1 + \mu_2)b \in V$ ,  
 $\forall k \in R$ , 有  $kx_1 = (k\lambda_1)a + (k\mu_1)b \in V$ .  
 $V$  是一个向量空间。

$V$  称为由向量  $a, b$  生成的向量空间。

## ● 生成元 (子空间自成体系)

➤ 设  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$  是数域  $P$  上线性空间  $V$  中的一组向量, 考虑这组向量所有可能的线性组合所组成的集合

$$\lambda_1 \alpha_1 + \lambda_2 \alpha_2 + \cdots + \lambda_l \alpha_l \quad (\lambda_i \in P, i = 1, 2, \cdots, l)$$

➤ 显然该集合非空, 且于  $V$  的两种运算封闭.

➤ 因此它也是  $V$  的一个子空间, 称它为由  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$  生成/张成的子空间 (generated/spanned by ...), 记为:

$$L(\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_l) = \left\{ \sum_{i=1}^l \lambda_i \alpha_i \mid \lambda_i \in P \right\}$$

$$\text{或 } \text{Span}(\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_l) = \left\{ \sum_{i=1}^l \lambda_i \alpha_i \mid \lambda_i \in P \right\}$$

➤ 向量组  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$  称为此子空间的生成元 (generator).

例：在  $R^3$  中, 向量组  $e_1 = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}, e_2 = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix}$

生成的子空间为:  $\alpha e_1 + \beta e_2 = \begin{bmatrix} \alpha \\ \beta \\ 0 \end{bmatrix}$

➤ 可以验证  $\text{Span}(e_1, e_2)$  是  $R^3$  的一个子空间.

该子空间几何上表示  $x$ - $y$  平面内的  
三维空间向量.

➤ 若  $x$  是  $R^3$  中的非零向量, 则  $\text{Span}(x)$  几何上表示?  
一条过原点的直线.

## § 2 基、维数和坐标

---

在  $R^n$  中，线性无关的向量组可能最多由  $r$  个向量组成，而任意  $r+1$  个向量都是线性相关的。

**问题：**线性空间的重要特征——在线性空间中，最多能有多少线性无关的向量？



## 一、基与维数

☑ 定义 3: 线性空间  $V$  中向量组  $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n$ , 如果它满足条件:

(1)  $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n$  线性无关;

(2) 线性空间  $V$  中任一向量  $\alpha$  都可经  $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n$  线性表示.

则称此向量组  $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n$  是线性空间  $V$  的一个 基 (basis).

- 线性空间  $V$  中任一向量都可经基线性表示，即线性空间可由基生成，
- 由前面向量组的讨论，线性空间的基不是唯一的，但是每个基所含向量的个数是唯一的。

☑ 定义 4: 如果线性空间  $V$  的一个基所含向量个数为  $n$ , 则称  $V$  为  $n$  维空间.

- $n$  为线性空间  $V$  的维数, 记为  $\dim V = n$ .

- 当一个线性空间  $V$  中存在任意多个线性无关的向量时, 就称  $V$  是无限维的 (infinite-dimensional).

➤ 例如: 所有多项式构成的空间是无限维的(why?)

$n$ 可任意取

- 如果线性空间  $V$  没有基, 那么  $V$  的维数为 0.

- 零空间没有基,  $\dim \theta = 0$ .

- 在 $R^{2 \times 2}$ 中, 向量组
$$E_{11} = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}, E_{12} = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ 0 & 0 \end{bmatrix},$$
$$E_{21} = \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 1 & 0 \end{bmatrix}, E_{22} = \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}$$
是 $R^{2 \times 2}$ 的一个基, 故 $\dim R^{2 \times 2} = 4$ 。

- 在 $P[x]_2$ 中, 向量组
$$\varepsilon_1 = 1, \varepsilon_2 = x, \varepsilon_3 = x^2$$
是 $P[x]_2$ 的一个基, 故 $\dim P[x]_2 = 3$ 。

➤这两个基也是标准基.

例：在  $R^n$  中,向量组

$$e_1 = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}, e_2 = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}, \cdots, e_n = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix}$$

- 是线性无关的, 且是  $R^n$  的极大无关组, 所以  $e_1, e_2, \cdots, e_n$
- 是  $R^n$  的一个基, 称为常用基 / 标准基 / 自然基  
(standard basis of  $R^n$ )
- 从而  $R^n$  的维数是  $n$ ,  $\dim R^n = n$
- $R^n$  中的任一向量  $\alpha$  都可用标准基线性表示.

$$\alpha = (a_1, a_2, \cdots, a_n)^T = a_1 e_1 + a_2 e_2 + \cdots + a_n e_n$$

例:  $V = \{(x, y, z)^T \mid x+2y-3z = 0\}$   
 $= \{(-2y + 3z, y, z)^T \mid y, z \in \mathbb{R}\}$

$$\left\{ \begin{pmatrix} -2y + 3z \\ y \\ z \end{pmatrix} = y \begin{pmatrix} -2 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix} + z \begin{pmatrix} 3 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix} \right\} \Rightarrow$$
$$\begin{pmatrix} -2 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 3 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix} \text{ 线性无关}$$
$$\begin{pmatrix} -2 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 3 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix} \text{ 为 } V \text{ 的一组基, } \dim V = 2.$$

例：求向量组  $\alpha_1=[1,2,2]^T$ ,  $\alpha_2=[1,0,-1]^T$ ,  $\alpha_3=[2,2,1]^T$ ,  $\alpha_4=[2,4,4]^T$  的基和维数.

解：将向量组构成矩阵  $A=[\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3, \alpha_4]$

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 2 & 2 \\ 2 & 0 & 2 & 4 \\ 2 & -1 & 1 & 4 \end{bmatrix} \xrightarrow{\substack{R_3 - 2R_1 \\ R_3 - 2R_1}} \begin{bmatrix} 1 & 1 & 2 & 2 \\ 0 & -2 & -2 & 0 \\ 0 & -3 & -3 & 0 \end{bmatrix} \xrightarrow{\substack{R_3 - \frac{3}{2}R_2 \\ -\frac{1}{2}R_2}} \begin{bmatrix} 1 & 1 & 2 & 2 \\ 0 & 1 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}$$

- 可见  $\dim L(\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_4) = 2$ ,
- $(\alpha_1, \alpha_2)$ ,  $(\alpha_1, \alpha_3)$ ,  $(\alpha_2, \alpha_3)$  等都是  $L(\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_4)$  的基。
- 对于线性方程组  $AX=0$ , 方程组的一个基础解系即为其解空间一个基, 所有解都可以用基础解系线性表示,

- 这些非零解向量 构成的线性空间叫做 $AX=0$  的 解空间，也叫零空间(null space)—这个空间的基就是基础解系.
- 基础解系不是唯一的，方程组解空间的基也不是唯一的.
- 系数矩阵 $A$ 满秩，解空间就是0维的.



## 二、向量的坐标

☑ 定义 5: 设向量组  $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n$  是  $n$  维线性空间  $V$  的一个基,  $\alpha$  是  $V$  中任意一个向量, 则有

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

称数组  $x_1, x_2, \dots, x_n$  为向量  $\alpha$  在基  $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n$  下的坐标(coordinates), 记为  $[x_1, x_2, \dots, x_n]^T$

➤ 任意一个向量  $\alpha$  在一个确定的基下的坐标是唯一的.

➤ 这是因为，若向量  $\alpha$  在基  $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n$  下有两个不同的坐标

$$\alpha = x_1\varepsilon_1 + x_2\varepsilon_2 + \cdots + x_n\varepsilon_n \quad \text{和} \quad \alpha = x'_1\varepsilon_1 + x'_2\varepsilon_2 + \cdots + x'_n\varepsilon_n$$

➤ 两式相减得

$$(x_1 - x'_1)\varepsilon_1 + (x_2 - x'_2)\varepsilon_2 + \cdots + (x_n - x'_n)\varepsilon_n = 0$$

➤ 由于基  $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n$  是线性无关的，故必须有

$$x_1 = x'_1, x_2 = x'_2, \dots, x_n = x'_n$$

➤ 因此，坐标是唯一的。

例：在线性空间  $\mathbf{R}^3$  中，设向量  $\alpha = [1, -1, 7]^T$  求  $\alpha$  在下面两个基下的坐标.

(1)  $e_1 = [1, 0, 0]^T$ ,  $e_2 = [0, 1, 0]^T$ ,  $e_3 = [0, 0, 1]^T$  ;

(2)  $\varepsilon_1 = [1, 0, 0]^T$ ,  $\varepsilon_2 = [1, 1, 0]^T$ ,  $\varepsilon_3 = [1, 1, 1]^T$  ;

解：由于 
$$\alpha = \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \\ 7 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix} + (-1) \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix} + (7) \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix} = e_1 - 1e_2 + 7e_3$$

$\therefore \alpha$  在基  $e_1, e_2, e_3$  下的坐标为  $[1, -1, 7]^T$

(2) 设  $\alpha$  在基  $\varepsilon_1 = [1, 0, 0]^T$ ,  $\varepsilon_2 = [1, 1, 0]^T$ ,  $\varepsilon_3 = [1, 1, 1]^T$  下的坐标为  $[x_1, x_2, x_3]^T$

于是有

$$\alpha = \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \\ 7 \end{bmatrix} = x_1 \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix} + x_2 \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix} + x_3 \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix}$$

$$\text{即} \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \\ 7 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} x_1 + x_2 + x_3 \\ x_2 + x_3 \\ x_3 \end{bmatrix}$$

解方程组得  $x_1 = 2, x_2 = -8, x_3 = 7$

$\therefore \alpha$  在基  $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \varepsilon_3$  下的坐标为  $[2, -8, 7]^T$

- 在线性空间中，基一般不是唯一的。
- 同一向量在不同的基下，坐标一般亦是不同的。

例： 对于向量  $\alpha = \begin{bmatrix} 3 \\ 3 \\ 3 \end{bmatrix}$

$$\alpha = 3 \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix} + 3 \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix} + 3 \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix} \quad \alpha = 1 \begin{bmatrix} 3 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix} + 1 \begin{bmatrix} 0 \\ 3 \\ 0 \end{bmatrix} + 1 \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 3 \end{bmatrix}$$

- $\alpha$  在基 $\{\mathbf{e}_1, \mathbf{e}_2, \mathbf{e}_3\}$ 下，坐标为 $(3,3,3)^T$ . ➤ (尺)
- $\alpha$  在基 $\{3\mathbf{e}_1, 3\mathbf{e}_2, 3\mathbf{e}_3\}$ 下，坐标为 $(1,1,1)^T$ . ➤ (米)
- 不同的基可视作不同度量单位 不同方向 的参考坐标系.

例： 对于 $\mathbf{R}^{2 \times 2}$ 中的矩阵

$$E_{11} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}, E_{12} = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 0 & 0 \end{pmatrix},$$

$$E_{21} = \begin{pmatrix} 0 & 0 \\ 1 & 0 \end{pmatrix}, E_{22} = \begin{pmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$$

有

$$k_1 E_{11} + k_2 E_{12} + k_3 E_{21} + k_4 E_{22} = \begin{pmatrix} k_1 & k_2 \\ k_3 & k_4 \end{pmatrix}$$

因此

$$k_1 E_{11} + k_2 E_{12} + k_3 E_{21} + k_4 E_{22} = O = \begin{pmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$$

$$\Leftrightarrow k_1 = k_2 = k_3 = k_4 = 0,$$

即  $E_{11}, E_{12}, E_{21}, E_{22}$  线性无关.

对于任意二阶实矩阵

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} \end{pmatrix} \in V,$$

有

$$A = a_{11}E_{11} + a_{12}E_{12} + a_{21}E_{21} + a_{22}E_{22}$$

因此  $E_{11}, E_{12}, E_{21}, E_{22}$  为  $V$  的一组基.

而矩阵  $A$  在这组基下的坐标是

$$(a_{11}, a_{12}, a_{21}, a_{22})^T.$$

➤  $E_{ij}$  也是  $\mathbf{R}^{2 \times 2}$  的标准基.



定理 2: 设  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_l$  是  $n$  维线性空间  $V$  中  $l$  个向量, 在  $V$  中取定一个基  $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n$ , 如果  $\alpha_j$  在此基下的坐标为

$$[\alpha_{1j}, \alpha_{2j}, \dots, \alpha_{nj}]^T \quad (j = 1, 2, \dots, l)$$

则向量组  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_l$  线性相关的充分必要条件是矩阵

$$A = \begin{bmatrix} \alpha_{11} & \alpha_{12} & \cdots & \alpha_{1l} \\ \alpha_{21} & \alpha_{22} & \cdots & \alpha_{2l} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ \alpha_{n1} & \alpha_{n2} & \cdots & \alpha_{nl} \end{bmatrix}$$

的秩  $r_A < l$  .



## 回忆:

例4: 已知向量  $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3$  线性无关, 向量  $\beta_1, \beta_2, \beta_3$  可以由向量  $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3$  线性表示, 并且

$$(\beta_1, \beta_2, \beta_3) = (\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3)K$$

证明:  $\beta_1, \beta_2, \beta_3$  线性无关的充要条件是  $R(K) = 3$

证明： 由已知  $\alpha_j = \sum_{i=1}^n \alpha_{ij} \varepsilon_i \quad (j = 1, 2, \dots, l)$

➤ 表示为矩阵形式，有

$$\alpha_j = [\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n] \begin{bmatrix} \alpha_{1j} \\ \alpha_{2j} \\ \vdots \\ \alpha_{nj} \end{bmatrix} \quad (j = 1, 2, \dots, l)$$

➤  $l$  个式子合并在一起，有

$$[\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_l] = [\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n] [A]$$

➤ 考察等式

$$\alpha_1 x_1 + \alpha_2 x_2 + \dots + \alpha_l x_l = 0$$

➤ 即有  $[\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_l] \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_l \end{bmatrix} = 0 \quad (2.2)$  ➤ 向量组  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_l$  线性相关.

➤ 代入  $[\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_l] = [\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n][A]$  得

$$[\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n][A] \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_l \end{bmatrix} = 0 \quad \begin{array}{l} \text{➤ 向量组 } \alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_l \\ \text{线性相关的充要条件是} \\ r_A < l . \end{array}$$

➤ 由于基  $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n$  是线性无关的, 故必有

$$[A] \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_l \end{bmatrix} = 0$$

➤ 由齐次线性方程组有非零解的充要条件,  $r_A < l$  .

➤ 又由于存在不全为零的数  $x_1, x_2, \dots, x_l$  使得 (2.2) 成立

推论：定理 2 中向量组  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_l$  线性无关的充要条件是  $r_A = l$ .

例：在  $P[x]_3$  中，取向量组

$$f_1 = 1 + 2x + x^3; \quad f_2 = 1 + x + x^2$$

$$f_3 = 1 + x^2; \quad f_4 = 1 + 3x + x^3$$

问向量组是否线性相关？

解：在  $P[x]_3$  中，先取定一个基为  $1, x, x^2, x^3$ ，可得

$$[f_1, f_2, f_3, f_4] = [1, x, x^2, x^3]A = [1, x, x^2, x^3] \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 \\ 2 & 1 & 0 & 3 \\ 0 & 1 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

➤ 计算  $A$  的秩，得  $r_A = 3$ ，根据定理4.2, 可知向量组是线性相关的.

例：验证向量组  $\alpha_1 = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix}, \alpha_2 = \begin{bmatrix} 2 \\ 1 \\ 3 \end{bmatrix}, \alpha_3 = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix}$

是 $R^3$ 的一个基，并求向量  $\alpha = \begin{bmatrix} 2 \\ 1 \\ 2 \end{bmatrix}$  在该基下的坐标。

解：首先讨论向量组的线性相关性，因为

$$\begin{bmatrix} 1 & 2 & 0 \\ 1 & 1 & 0 \\ 0 & 3 & 1 \end{bmatrix} \xrightarrow{r_2 - r_1} \begin{bmatrix} 1 & 2 & 0 \\ 0 & -1 & 0 \\ 0 & 3 & 1 \end{bmatrix} \xrightarrow{r_3 + 3r_2} \begin{bmatrix} 1 & 2 & 0 \\ 0 & -1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

所以  $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3$  是 $R^3$ 的一个基。其次求坐标

$$(\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3, \alpha) = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 0 & 2 \\ 1 & 1 & 0 & 1 \\ 0 & 3 & 1 & 2 \end{bmatrix} \xrightarrow{r_2 - r_1} \begin{bmatrix} 1 & 2 & 0 & 2 \\ 0 & -1 & 0 & -1 \\ 0 & 3 & 1 & 2 \end{bmatrix}$$

$$\xrightarrow{r_3+3r} \begin{bmatrix} 1 & 2 & 0 & 2 \\ 0 & -1 & 0 & -1 \\ 0 & 0 & 1 & -1 \end{bmatrix} \xrightarrow{\begin{smallmatrix} r_1+2r_2 \\ (-1)r \end{smallmatrix}} \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 1 & -1 \end{bmatrix}$$

所以有  $\alpha = 0 \cdot \alpha_1 + \alpha_2 - \alpha_3$ ，故向量  $\alpha$  在基  $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3$  下的坐标为  $(0, 1, -1)$ .

### 三、过渡矩阵与坐标变换公式

**问题：**在  $n$  维线性空间  $V$  中，任意  $n$  个线性无关的向量都可以作为  $V$  的一组基。

➤ 我们也接触过几个标准基：

➤  $R^n$  的标准基是  $(e_1, e_2, \dots, e_n)$

➤  $R^{2 \times 2}$  的标准基是  $E_{11} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}, E_{12} = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 0 & 0 \end{pmatrix},$   
 $E_{21} = \begin{pmatrix} 0 & 0 \\ 1 & 0 \end{pmatrix}, E_{22} = \begin{pmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$

➤  $P[x]_n$  的标准基是  $(1, x^2, \dots, x^n)$



- 尽管标准基形式简单，但是很多实际问题中标准基并不是最适用的。

可以类比直角坐标系、圆柱坐标系、球坐标系、切平面—法向量坐标系、特征值问题等等。

- 对不同的基，同一个向量的坐标是不同的。

那么，同一向量在不同基下的坐标有什么关系呢？

- 换句话说，随着基的改变，向量的坐标如何改变呢？
- 不同的基可视作不同的参考坐标系，
- 所以，这实际上是不同参考坐标系下的坐标转化问题。

例如：在  $\mathbf{R}^2$  中，我们希望用新的基取代标准基  $(\mathbf{e}_1, \mathbf{e}_2)$

$$\mathbf{u}_1 = \begin{bmatrix} 3 \\ 2 \end{bmatrix}, \mathbf{u}_2 = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \end{bmatrix}$$

- (1) 给定一个向量  $\mathbf{x} = (x_1, x_2)^T$ ，求它在基  $\mathbf{u}_1, \mathbf{u}_2$  下的坐标；
- (2) 给定一个向量  $\mathbf{c}$  在  $\mathbf{u}_1, \mathbf{u}_2$  下的坐标  $(c_1, c_2)$ ，即  $\mathbf{c} = c_1 \mathbf{u}_1 + c_2 \mathbf{u}_2$ ，求它在标准基  $(\mathbf{e}_1, \mathbf{e}_2)$  下的坐标。

(2)较为简单： 
$$\begin{cases} \mathbf{u}_1 = 3\mathbf{e}_1 + 2\mathbf{e}_2 \\ \mathbf{u}_2 = \mathbf{e}_1 + \mathbf{e}_2 \end{cases} \quad (\mathbf{u}_1, \mathbf{u}_2) = (\mathbf{e}_1, \mathbf{e}_2) \begin{bmatrix} 3 & 1 \\ 2 & 1 \end{bmatrix} = (\mathbf{e}_1, \mathbf{e}_2) \cdot M$$

➤ 由此得到 
$$\begin{aligned} \mathbf{c} &= c_1 \mathbf{u}_1 + c_2 \mathbf{u}_2 = c_1 (3\mathbf{e}_1 + 2\mathbf{e}_2) + c_2 (\mathbf{e}_1 + \mathbf{e}_2) \\ &= (3c_1 + c_2)\mathbf{e}_1 + (2c_1 + c_2)\mathbf{e}_2 \end{aligned}$$

➤  $\mathbf{c}$ 在标准基下的坐标  $(x_1, x_2)^T$ 为 
$$\mathbf{x} = \begin{bmatrix} 3 & 1 \\ 2 & 1 \end{bmatrix} \begin{pmatrix} c_1 \\ c_2 \end{pmatrix} = M \mathbf{c}$$

$$\mathbf{x} = \begin{bmatrix} 3 & 1 \\ 2 & 1 \end{bmatrix} \begin{pmatrix} c_1 \\ c_2 \end{pmatrix} = M \mathbf{c}$$

$$\mathbf{u}_1 = \begin{bmatrix} 3 \\ 2 \end{bmatrix}, \mathbf{u}_2 = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \end{bmatrix}$$

➤ 显然，对于(1)——给定  $\mathbf{x} = (x_1, x_2)^T$ ，求它在基  $\mathbf{u}_1, \mathbf{u}_2$  下的坐标是(2)的逆过程：

$$\mathbf{c} = \begin{pmatrix} c_1 \\ c_2 \end{pmatrix} = \begin{bmatrix} 3 & 1 \\ 2 & 1 \end{bmatrix}^{-1} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix} = M^{-1} \cdot \mathbf{x}$$

例如： 给定向量  $\mathbf{x} = (7, 4)^T$ ，求它在基  $\mathbf{u}_1, \mathbf{u}_2$  下的坐标

$$\mathbf{c} = \begin{bmatrix} 3 & 1 \\ 2 & 1 \end{bmatrix}^{-1} \begin{pmatrix} 7 \\ 4 \end{pmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & -1 \\ -2 & 3 \end{bmatrix} \begin{pmatrix} 7 \\ 4 \end{pmatrix}$$

$$= \begin{pmatrix} 3 \\ -2 \end{pmatrix}$$

所以，  $\mathbf{x} = 3\mathbf{u}_1 - 2\mathbf{u}_2$  .

☑ 定义 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:

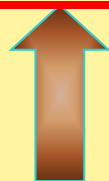
$$\begin{cases} \varepsilon'_1 = m_{11}\varepsilon_1 + m_{21}\varepsilon_2 + \cdots + m_{n1}\varepsilon_n \\ \varepsilon'_2 = m_{12}\varepsilon_1 + m_{22}\varepsilon_2 + \cdots + m_{n2}\varepsilon_n \\ \cdots \quad \cdots \quad \cdots \quad \cdots \quad \cdots \quad \cdots \\ \varepsilon'_n = m_{1n}\varepsilon_1 + m_{2n}\varepsilon_2 + \cdots + m_{nn}\varepsilon_n \end{cases} \quad M = \begin{bmatrix} m_{11} & m_{12} & \cdots & m_{1n} \\ m_{21} & m_{22} & \cdots & m_{2n} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ m_{n1} & m_{n2} & \cdots & m_{nn} \end{bmatrix}_{n \times n}$$

借助矩阵表示为  $[\varepsilon'_1, \varepsilon'_2, \dots, \varepsilon'_n] = [\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n]M$

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).

- 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 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

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

证明：（1）由定理 2 推论知过渡矩阵  $M$  是可逆的：  
因  $M$  是一个基在另一个基下的坐标矩阵。

（2）由于向量  $\alpha$  在基  $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n$  下的坐标为  
 $[x_1, x_2, \dots, x_n]^T$ ，即有。

$$\alpha = x_1 \varepsilon_1 + x_2 \varepsilon_2 + \dots + x_n \varepsilon_n = [\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n] \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix}$$

同理

$$\alpha = [\varepsilon'_1, \varepsilon'_2, \dots, \varepsilon'_n] \begin{bmatrix} x'_1 \\ x'_2 \\ \vdots \\ x'_n \end{bmatrix}$$

代入左式得

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

$$\alpha = [\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n] \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix} = [\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n] M \begin{bmatrix} x'_1 \\ x'_2 \\ \vdots \\ x'_n \end{bmatrix}$$

由于向量  $\alpha$  在基  $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n$  下的坐标是唯一的故有 (2.5) 式成立.

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

**坐标变换公式**



例：在线性空间  $R^3$  中，取定两个基：

$$\varepsilon_1 = \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ 1 \end{bmatrix}, \varepsilon_2 = \begin{bmatrix} 2 \\ 3 \\ 3 \end{bmatrix}, \varepsilon_3 = \begin{bmatrix} 3 \\ 7 \\ 1 \end{bmatrix}, \quad \eta_1 = \begin{bmatrix} 3 \\ 1 \\ 4 \end{bmatrix}, \eta_2 = \begin{bmatrix} 5 \\ 2 \\ 1 \end{bmatrix}, \eta_3 = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ -6 \end{bmatrix},$$

(1) 求由基  $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \varepsilon_3$  到基  $\eta_1, \eta_2, \eta_3$  的过渡矩阵；

(2) 设向量  $\alpha$  在基  $\eta_1, \eta_2, \eta_3$  下的坐标为  $[0, -1, 1]^T$ ，  
求  $\alpha$  在基  $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \varepsilon_3$  下的坐标。

解：由定义6，若过渡矩阵为  $M$ ，则  $[\eta_1, \eta_2, \eta_3] = [\varepsilon_1, \varepsilon_2, \varepsilon_3]M$

➤ 记  $A = [\varepsilon_1, \varepsilon_2, \varepsilon_3]$ ,  $B = [\eta_1, \eta_2, \eta_3]$ ,  $A$ 、 $B$  皆为已知矩阵，  
且  $A$  可逆，问题归结为解矩阵方程

$$B = AM \Rightarrow M = A^{-1}B$$

➤ 可通过矩阵的初等行变换求解:

$$[A, B] = \left[ \begin{array}{ccc|ccc} 1 & 2 & 3 & 3 & 5 & 1 \\ 2 & 3 & 7 & 1 & 2 & 1 \\ 1 & 3 & 1 & 4 & 1 & -6 \end{array} \right] \xrightarrow[R_3 - R_1]{R_2 - 2R_1} \left[ \begin{array}{ccc|ccc} 1 & 2 & 3 & 3 & 5 & 1 \\ 0 & -1 & 1 & -5 & -8 & -1 \\ 0 & 1 & -2 & 1 & -4 & -7 \end{array} \right]$$

$$\xrightarrow{\dots} \left[ \begin{array}{ccc|ccc} 1 & 0 & 0 & -27 & -71 & -41 \\ 0 & 1 & 0 & 9 & 20 & 9 \\ 0 & 0 & 1 & 4 & 12 & 8 \end{array} \right]$$

➤ 所以, 由基  $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \varepsilon_3$  到基  $\eta_1, \eta_2, \eta_3$  的过渡矩阵为

$$\begin{bmatrix} -27 & -71 & -41 \\ 9 & 20 & 9 \\ 4 & 12 & 8 \end{bmatrix}$$

(2) 设向量  $\alpha$  在基  $\eta_1, \eta_2, \eta_3$  下的坐标为  $[0, -1, 1]^T$ , 求  $\alpha$  在基  $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \varepsilon_3$  下的坐标。

➤ 由坐标变换公式 (2.5)

$$\begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -27 & -71 & -41 \\ 9 & 20 & 9 \\ 4 & 12 & 8 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 0 \\ -1 \\ 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 30 \\ -11 \\ -4 \end{bmatrix}$$



## 总结：如何求过渡矩阵？(适用 $\mathbf{R}^n$ 空间)

$$(\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_n) = (\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n)P$$

$$\text{令 } A = (\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n), \quad B = (\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_n)$$

$$AP = B, \quad P = A^{-1}B$$

$$P = (\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n)^{-1}(\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_n)$$

$$(A | B) \xrightarrow{\text{一系列行变换}} (E | A^{-1}B) = (E | P)$$

这是求过渡矩阵的简单方法

例：设  $P[x]_3$  的两个基分别为

$$(1) \varepsilon_1=1, \varepsilon_2=x, \varepsilon_3=x^2, \varepsilon_4=x^3;$$

$$(2) f_1=1+x+x^3, f_2=x+x^2, \\ f_3=1+x-2x^2, f_4=2+x+x^2+x^3.$$

求由基（1）到基（2）的过渡矩阵；

解：按过渡矩阵定义有  $[f_1, f_2, f_3, f_4] = [\varepsilon_1, \varepsilon_2, \varepsilon_3, \varepsilon_4]M$

由已知条件即得

$$\begin{bmatrix} 1+x+x^3, & x+x^2, \\ 1+x-2x^2, & 2+x+x^2+x^3 \end{bmatrix} = [1, x, x^2, x^3] \begin{bmatrix} 1 & 0 & 1 & 2 \\ 1 & 1 & 1 & 1 \\ 0 & 1 & -2 & 1 \\ 1 & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

➤ 所以，过渡矩阵为

## 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.

例：线性空间  $R^n$  的子空间  $N(A) = \{ \mathbf{X} \in R^n / A\mathbf{X} = \mathbf{0} \}$  的基，由齐次线性方程组解的理论，易知其为  $A\mathbf{X} = \mathbf{0}$  的基础解系， $\dim N(A) = n - r_A$ .

- 线性子空间的基  $\Leftrightarrow$  极大无关组.
- 线性子空间的基不唯一.
- 线性子空间的任意两组基等价.
- 线性子空间的维数  $\Leftrightarrow$  向量组的秩.

定理 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)  $L(\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_l) = L(\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_s)$

的充分必要条件是  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_l$  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.

证明: (1) 必要性: 因为  $L(\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_l) = L(\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_s)$

所以有  $\alpha_i \in L(\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_s) \quad (i = 1, 2, \dots, l)$

➤ 因而每一个 $\alpha_i$  都可以用向量组 $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_s$  线性表示;

- 同样  $\beta_j \in L(\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_l) \quad (j=1, 2, \dots, s)$
- 因而每一个  $\beta_j$  都可以用向量组  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_l$  线性表示;
- 因此向量组  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_l$  与  $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_s$  等价;

充分性: 由于向量组  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_l$  与  $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_s$  等价,

- 所以, 凡是可用向量组  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_l$  表示的向量, 也一定可以用向量组  $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_s$  线性表示。
- 因为  $L(\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_l)$  中的向量都是  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_l$  的线性组合, 所以它们必定能用  $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_s$  线性表示, 因此必有:  
$$L(\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_l) \subseteq L(\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_s)$$



- 同理亦有:  $L(\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_s) \subseteq L(\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_l)$
- 综合起来即得:  $L(\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_s) = L(\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_l)$

(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.

- 设向量组  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_l$  的一个极大线性无关组是

$\alpha_{i_1}, \alpha_{i_2}, \dots, \alpha_{i_r}$

- 那么  $\alpha_{i_1}, \alpha_{i_2}, \dots, \alpha_{i_r}$  与原向量组  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_l$  是等价的, 由 (1) 的结论

$$L(\alpha_{i_1}, \alpha_{i_2}, \dots, \alpha_{i_r}) = L(\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_l) \quad (2.6)$$

➤ 显然  $\alpha_{i_1}, \alpha_{i_2}, \dots, \alpha_{i_r}$  是生成子空间  $L(\alpha_{i_1}, \alpha_{i_2}, \dots, \alpha_{i_r})$  的一个基, 且  $\dim(\alpha_{i_1}, \alpha_{i_2}, \dots, \alpha_{i_r}) = r$

$$L(\alpha_{i_1}, \alpha_{i_2}, \dots, \alpha_{i_r}) = L(\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_l) \quad (2.6)$$

➤ 由 (2.6) 知  $\alpha_{i_1}, \alpha_{i_2}, \dots, \alpha_{i_r}$  也是  $L(\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_l)$  的一个基, 且  $\dim L(\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_l) = r$

➤ 因而  $L(\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r)$  的维数等于向量组  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_l$  的秩. 证毕.