



## §5 向量空间

---

# 封闭的概念

**定义：**所谓**封闭**，是指集合中任意两个元素作某一运算得到的结果仍属于该集合。

**例：**试讨论下列数集对四则运算是否封闭？

- 整数集  $Z$
- 有理数集  $Q$
- 实数集  $R$

# 向量空间的概念

**定义：** 设  $V$  是  $n$  维向量的集合，如果

① 集合  $V$  非空，

② 集合  $V$  对于向量的**加法**和**乘数**两种运算封闭，

具体地说，就是：

✓ 若  $\alpha \in V$ ， $\beta \in V$ ，则  $\alpha + \beta \in V$ 。（对加法封闭）

✓ 若  $\alpha \in V$ ， $\lambda \in R$ ，则  $\lambda \alpha \in V$ 。（对乘数封闭）

那么就称集合  $V$  为**向量空间**。

**例1：**下列哪些向量组构成向量空间？

1.  $n$  维向量的全体  $R^n$
2. 集合  $V_1 = \{ (\mathbf{0}, a_2, \dots, a_n)^T \mid a_2, \dots, a_n \in R \}$
3. 集合  $V_2 = \{ (\mathbf{1}, a_2, \dots, a_n)^T \mid a_2, \dots, a_n \in R \}$
4. 齐次线性方程组的解集  $S_1 = \{ x \mid Ax = \mathbf{0} \}$
5. 非齐次线性方程组的解集  $S_2 = \{ x \mid Ax = b \}$

**解：**集合  $R^n$  ,  $V_1$  ,  $S_1$  是向量空间 ,

集合  $V_2$  ,  $S_2$  不是向量空间 . ( 均破坏了封闭性 )

**定义：**齐次线性方程组的解集称为齐次线性方程组的**解空间**.

**例2 :** 设  $\alpha, \beta$  为两个已知的  $n$  维向量 , 集合

$$L = \{ \lambda \alpha + \mu \beta \mid \lambda, \mu \in R \}$$

**是一个向量空间吗 ?**

**解 :** 设  $\xi_1, \xi_2 \in L$  ,  $k \in R$  , 因为

- $\xi_1 + \xi_2 = (\lambda_1 \alpha + \mu_1 \beta) + (\lambda_2 \alpha + \mu_2 \beta)$   
 $= (\lambda_1 + \lambda_2) \alpha + (\mu_1 + \mu_2) \beta \in L$
- $k \xi_1 = k (\lambda_1 \alpha + \mu_1 \beta) = (k \lambda_1) \alpha + (k \mu_1) \beta \in L$

**所以 ,  $L$  是一个向量空间 .**

**定义：把集合**

$$L = \{ \lambda \alpha + \mu b \mid \lambda, \mu \in R \}$$

**称为由向量  $\alpha, \beta$  所生成的向量空间。**

**一般地，把集合**

$$L = \{ \lambda_1 \alpha_1 + \lambda_2 \alpha_2 + \dots + \lambda_m \alpha_m \mid \lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_m \in R \}$$

**称为由向量  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$  所生成的向量空间。**

**例3：设向量组  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$  和  $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_s$  等价，记**

$$L_1 = \{ \lambda_1 \alpha_1 + \lambda_2 \alpha_2 + \dots + \lambda_m \alpha_m \mid \lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_m \in R \},$$

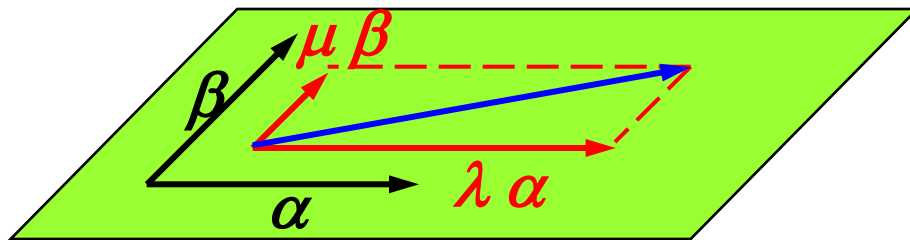
$$L_2 = \{ \mu_1 \beta_1 + \mu_2 \beta_2 + \dots + \mu_s \beta_s \mid \mu_1, \mu_2, \dots, \mu_s \in R \},$$

**试证  $L_1 = L_2$ 。**

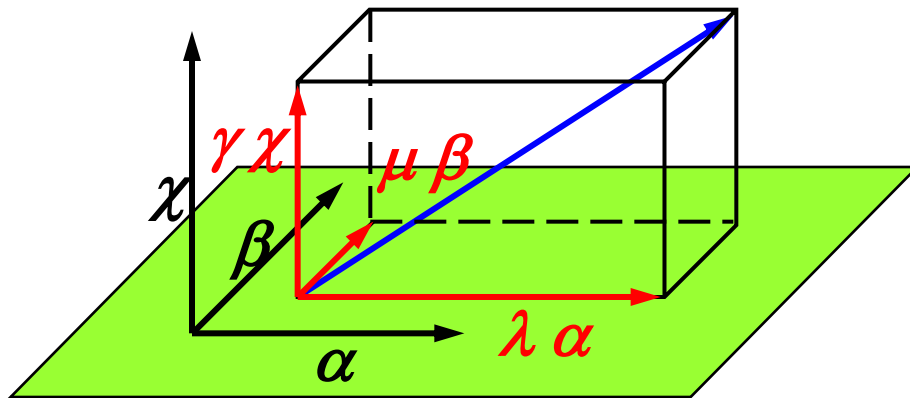
**结论：等价的向量组所生成的空间相等。**



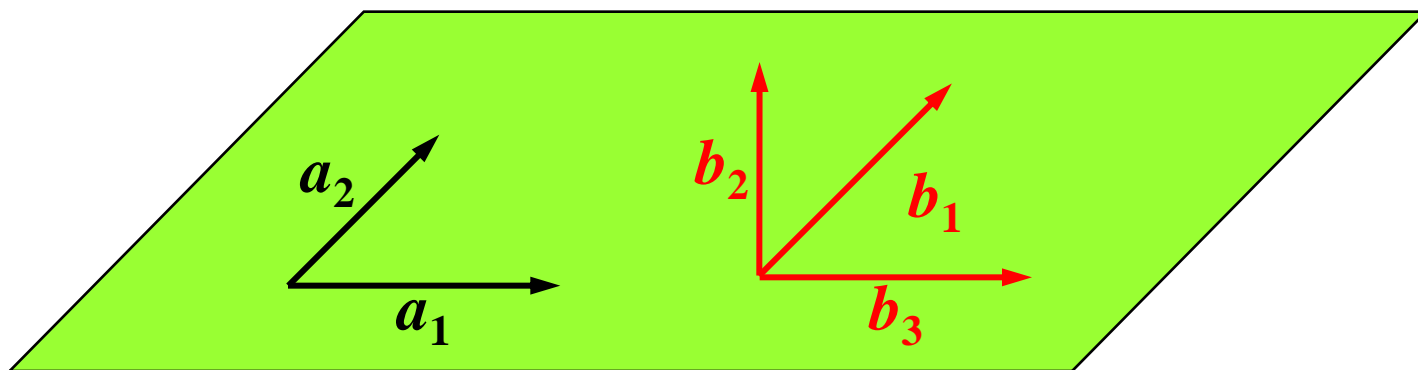
$$L = \{ \lambda \alpha \mid \lambda \in \mathbb{R} \}$$



$$L = \{ \lambda \alpha + \mu \beta \mid \lambda, \mu \in \mathbb{R} \}$$



$$L = \{ \lambda \alpha + \mu \beta + \gamma \chi \mid \lambda, \mu, \gamma \in \mathbb{R} \}$$



$$L_1 = \{ \lambda_1 a_1 + \lambda_2 a_2 \mid \lambda_1, \lambda_2 \in \mathbb{R} \}$$

$$L_2 = \{ \mu_1 b_1 + \mu_2 b_2 \mid \mu_1, \mu_2 \in \mathbb{R} \}$$

则  $L_1 = L_2$

$$L_3 = \{ \mu_1 b_1 + \mu_2 b_2 + \mu_3 b_3 \mid \mu_1, \mu_2, \mu_3 \in \mathbb{R} \}$$

**问题** :  $L_1 = L_2 = L_3$ ?



# 子空间的概念

**定义：**如果向量空间  $V$  的非空子集合  $V_1$  对于  $V$  中所定义的对加法及乘数两种运算是封闭的，则称  $V_1$  是  $V$  的**子空间**。

**例4：**

1.  $n$  维向量的全体  $R^n$

2. 集合  $V_1 = \{ (\mathbf{0}, a_2, \dots, a_n)^T \mid a_2, \dots, a_n \in R \}$

3. 集合  $V_2 = \{ (\mathbf{1}, a_2, \dots, a_n)^T \mid a_2, \dots, a_n \in R \}$

**解：** $V_1$  是  $R^n$  的子空间， $V_2$  不是  $R^n$  的子空间。

# 向量空间的基的概念

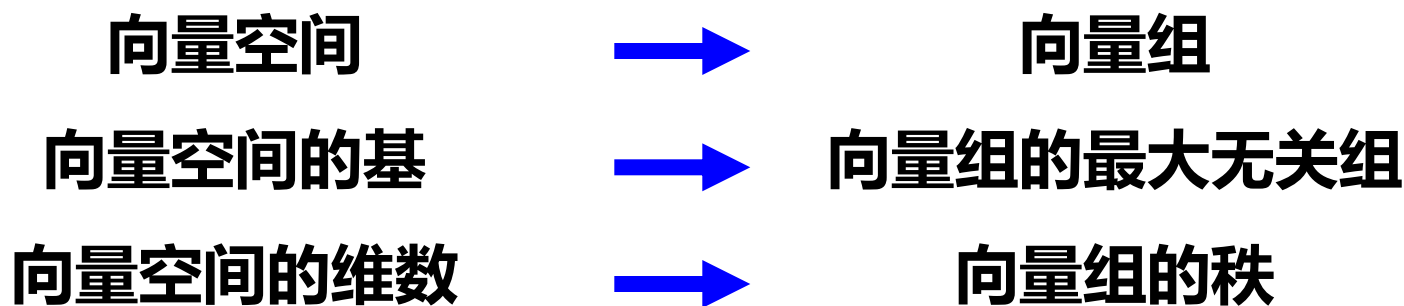
**定义：**设有向量空间  $V$ ，如果在  $V$  中能选出  $r$  个向量

$\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r$ ，满足

- ①  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r$  线性无关；
- ②  $V$  中任意一个向量都能由  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r$  线性表示；

那么称向量组  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r$  是向量空间  $V$  的一个基。

$r$  称为向量空间  $V$  的维数，并称  $V$  为  $r$  维向量空间。



### 1. $n$ 维向量的全体 $R^n$

$n+1$ 个 $n$ 维向量必线性相关

**解：** $E_n$  的列向量组是  $R^n$  的一个基，故  $R^n$  的维数等于  $n$  .

$$e_1 = (1, 0, \dots, 0)^T, e_2 = (0, 1, \dots, 0)^T, \dots, e_n = (0, 0, \dots, 1)^T$$

### 2. 集合 $V_1 = \{ (0, a_2, \dots, a_n)^T \mid a_2, \dots, a_n \in R \}$

**解：** $E_n$  的后  $n-1$  个列向量是  $V_1$  的一个基，故  $V_1$  的维数等于  $n-1$  .

$$e_2 = (0, 1, \dots, 0)^T, e_3 = (0, 0, 1, \dots, 0)^T, \dots, e_n = (0, 0, \dots, 1)^T$$

**结论：**若  $V_1$  是  $V$  的子空间，则  $V_1$  的维数不超过  $V$  的维数.

### 3. $n$ 元齐次线性方程组的解集 $S = \{ x \mid Ax = 0 \}$

**解：**齐次线性方程组的基础解系是  $S$  的一个基，故  $S$  的维数等于  $n - R(A)$  . 设  $\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_{n-R(A)}$  是  $S$  的一组基

#### 4. 由 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$ 所生成的向量空间

$$L = \{ \lambda_1 \alpha_1 + \lambda_2 \alpha_2 + \dots + \lambda_m \alpha_m \mid \lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_m \in R \}$$

若  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$  线性无关, 则

$\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$  就是向量空间  $L$  的一个基.

若  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$  线性相关, 则

向量组  $A : \alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$

一定等价于向量组  $A$  的一个最大无关组  $A_0 : \alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r$

从而  $L = L_1 = \{ \lambda_1 \alpha_1 + \lambda_2 \alpha_2 + \dots + \lambda_r \alpha_r \mid \lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_r \in R \}$

故向量组  $A_0$  就是  $L$  的一个基,  $A_0$  中向量的个数就是  $L$  的维数.

**定义：**如果在向量空间  $V$  中取定一个基  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r$ ，那么  $V$  中任意一个向量可唯一表示为

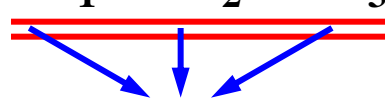
$$x = \lambda_1 \alpha_1 + \lambda_2 \alpha_2 + \dots + \lambda_r \alpha_r$$

数组  $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_r$  称为向量  $x$  在基  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r$  中的**坐标**。

**例5：**  $E = (e_1, e_2, e_3) = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$  的列向量组是  $R^3$  的一个基，

那么  $b = \begin{pmatrix} 2 \\ 3 \\ 7 \end{pmatrix} = 2 \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} + 3 \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix} + 7 \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix} = \underline{2e_1 + 3e_2 + 7e_3}$

$b$  在基  $e_1, e_2, e_3$  中的坐标



$$b = \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \\ b_3 \\ \vdots \\ b_n \end{pmatrix} = b_1 \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix} + b_2 \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix} + b_3 \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix} \cdots + b_n \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 1 \end{pmatrix}$$

$n$  阶单位矩阵  $E_n$  的列向量组称为  $R^n$  的**自然基** .

上三角形矩阵  $A = (\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3) = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 0 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$  的列向量组也是  $R^3$

的一个基，那么

$$\begin{pmatrix} 2 \\ 5 \\ 7 \end{pmatrix} = (-3) \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} + (-2) \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix} + 7 \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix} = -3\alpha_1 - 2\alpha_2 + 7\alpha_3$$

$$\begin{pmatrix} 2 \\ 5 \\ 7 \end{pmatrix} = 2 \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} + 5 \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix} + 7 \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix} = 2e_1 + 5e_2 + 7e_3$$

**结论：同一个向量在不同基下的坐标是不同的。**

一般默认向量的坐标都是在自然基下的，除非特别说明。

**例6 :** 设  $A = (\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3) = \begin{pmatrix} 2 & 2 & -1 \\ 2 & -1 & 2 \\ -1 & 2 & 2 \end{pmatrix}$ ,  $B = (\beta_1, \beta_2) = \begin{pmatrix} 1 & 4 \\ 0 & 3 \\ -4 & 2 \end{pmatrix}$

验证  $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3$  是  $R^3$  的一个基, 并求  $\beta_1, \beta_2$  在这个基中的坐标.

**分析 :**

- $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3$  是  $R^3$  的一个基  $\iff R(\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3) = 3$
- $\beta_1, \beta_2$  在这个基中的坐标  $\iff$  用  $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3$  表示  $\beta_1, \beta_2$
- 当  $A \sim^r B$  时,  $A$  的列向量组与  $B$  的列向量组有相同的线性关系. (P. 93 例11)

为此, 考虑把  $(A, B) = (\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3, \beta_1, \beta_2)$  化为行最简形矩阵.



$$A = (\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3) = \begin{pmatrix} 2 & 2 & -1 \\ 2 & -1 & 2 \\ -1 & 2 & 2 \end{pmatrix}, \quad B = (\beta_1, \beta_2) = \begin{pmatrix} 1 & 4 \\ 0 & 3 \\ -4 & 2 \end{pmatrix}$$

解：

$$(A, B) = \begin{pmatrix} 2 & 2 & -1 & 1 & 4 \\ 2 & -1 & 2 & 0 & 3 \\ -1 & 2 & 2 & -4 & 2 \end{pmatrix} \xrightarrow{r} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & \frac{2}{3} & \frac{4}{3} \\ 0 & 1 & 0 & -\frac{2}{3} & 1 \\ 0 & 0 & 1 & -1 & \frac{2}{3} \end{pmatrix}$$

因为矩阵的初等行变换不改变列向量组中向量之间的线性关系

于是  $\beta_1 = \frac{2}{3}\alpha_1 - \frac{2}{3}\alpha_2 - \alpha_3, \quad \beta_2 = \frac{4}{3}\alpha_1 + \alpha_2 + \frac{2}{3}\alpha_3$

# 基变换

在  $n$  维向量空间中，任意  $n$  个线性无关的向量都可以作为  $n$  维向量空间的一组基，即  $n$  维向量空间的基不唯一. 对不同的基，同一个向量在不同基下的坐标一般是不同的. 以下要研究的问题是，随着基的改变，向量的坐标是怎样变化的.

【注意】：在没有特别说明的情况下，我们默认向量的坐标都是在自然基下的.

**定义：** 设两组基 $A=(\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_n)$ 和 $B=(\beta_1, \beta_2, \cdots, \beta_n)$ 的关系可用矩阵的形式表示为： $B = AP$  (基变换公式)

用基 $A$ 表示基 $B$ 的表示式

$$(\beta_1, \beta_2, \cdots, \beta_n) = (\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_n) \begin{pmatrix} p_{11} & p_{12} & \cdots & p_{1n} \\ p_{21} & p_{22} & \cdots & p_{2n} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ p_{n1} & p_{n2} & \cdots & p_{nn} \end{pmatrix}$$

则称矩阵 $P = (p_{ij})_{n \times n}$ 为旧基 $A$ 到新基 $B$ 的过渡矩阵.

$\because B = AP \Rightarrow P = A^{-1}B$ , 又  $\because A$ 与 $B$ 均是可逆的,  $\therefore P$ 可逆  
所以过渡矩阵是可逆矩阵

注意： $P$ 的每一列就是基 $B$ 由基 $A$ 线性表示时的系数，也就是基 $B$ 在基 $A$ 下的坐标。

**定理：** 设基 $A=(\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n)$ 到基 $B=(\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_n)$ 的过渡矩阵为 $P$ ，向量 $\xi$ 在 $A, B$ 下的坐标分别为

$$x = (x_1, \dots, x_n)^T, \quad y = (y_1, \dots, y_n)^T$$

则  $P y = x$  或  $y = P^{-1}x$  (坐标变换公式)

**证：** 由已知条件  $\xi = x_1\alpha_1 + x_2\alpha_2 + \dots + x_n\alpha_n$

$$\xi = y_1\beta_1 + y_2\beta_2 + \dots + y_n\beta_n$$

$$\Leftrightarrow \xi = (\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n) \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} = (\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_n) \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix}$$

即

$$\xi = (\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n) \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} = (\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_n) \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix}$$

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

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

$\therefore$  向量  $\xi$  在基  $A$  下的坐标是唯一的  $\Rightarrow x = Py \Leftrightarrow y = P^{-1}x$

**例 7** 在  $R^4$  中, 求由基  $\beta_1, \beta_2, \beta_3, \beta_4$  到基  $\eta_1, \eta_2, \eta_3, \eta_4$  的过渡矩阵, 并求向量  $\xi$  在基  $\eta_1, \eta_2, \eta_3, \eta_4$  下的坐标. 设 (这些都是在自然基下的坐标)

$$\begin{cases} \beta_1 = (1, 2, 2, -1)^T, \\ \beta_2 = (1, 1, -3, 3)^T, \\ \beta_3 = (1, 1, -1, 2)^T, \\ \beta_4 = (3, 2, 0, -1)^T, \end{cases} \quad \begin{cases} \eta_1 = (1, 1, -2, 0)^T, \\ \eta_2 = (2, 1, 3, -1)^T, \\ \eta_3 = (-2, 2, 1, -1)^T, \\ \eta_4 = (1, 3, 1, 2)^T, \end{cases}$$

$$\xi = (3, -1, 2, 4)^T.$$

**解** 设由基  $\beta_1, \beta_2, \beta_3, \beta_4$  到基  $\eta_1, \eta_2, \eta_3, \eta_4$  的过渡矩阵为  $P$ . 则  $(\eta_1, \eta_2, \eta_3, \eta_4) = (\beta_1, \beta_2, \beta_3, \beta_4) P$ .

$$(\eta_1, \eta_2, \eta_3, \eta_4) = (\beta_1, \beta_2, \beta_3, \beta_4) P.$$

$$\text{令 } B = (\beta_1, \beta_2, \beta_3, \beta_4), A = (\eta_1, \eta_2, \eta_3, \eta_4),$$

**注意：过渡矩阵** $P$ **的列向量是基** $A$ **在基** $B$ **下的坐标**

$$\text{于是有 } A = BP, \text{ 解之得 } P = B^{-1}A.$$

用矩阵的初等**行**变换求  $B^{-1}A$  :

$$B^{-1}(B | A) = (B^{-1}B | B^{-1}A) = (E | B^{-1}A) = (E | P)$$

$$(B | A) = \left( \begin{array}{cccccccc} 1 & 1 & 1 & 3 & 1 & 2 & -2 & 1 \\ 2 & 1 & 1 & 2 & 1 & 1 & 2 & 3 \\ 2 & -3 & -1 & 0 & -2 & 3 & 1 & 1 \\ -1 & 3 & 2 & -1 & 0 & -1 & -1 & 2 \end{array} \right)$$


$$B^{-1}(B | A) = (B^{-1}B / B^{-1}A) = (E / B^{-1}A) = (E | P)$$

$$(B | A) = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 & 3 & 1 & 2 & -2 & 1 \\ 2 & 1 & 1 & 2 & 1 & 1 & 2 & 3 \\ 2 & -3 & -1 & 0 & -2 & 3 & 1 & 1 \\ -1 & 3 & 2 & -1 & 0 & -1 & -1 & 2 \end{pmatrix}$$

$$\xrightarrow{\text{行变换}} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 & \frac{5}{14} & -\frac{3}{7} & \frac{39}{14} & \frac{10}{7} \\ 0 & 1 & 0 & 0 & \frac{11}{7} & -\frac{16}{7} & \frac{20}{7} & \frac{2}{7} \\ 0 & 0 & 1 & 0 & -2 & 3 & -4 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & \frac{5}{14} & \frac{4}{7} & -\frac{17}{14} & -\frac{4}{7} \end{pmatrix}$$

窍门：初等行变换不改变列向量组之间的线性关系，所以当 $B$ 被变成 $E$ 的同时，后面的4列恰好就是基 $A$ 在基 $B$ 下的坐标




$$\text{即得 } P = B^{-1}A = \frac{1}{14} \begin{pmatrix} 5 & -6 & 39 & 20 \\ 22 & -32 & 40 & 4 \\ -28 & 42 & -56 & 14 \\ 5 & 8 & -17 & -8 \end{pmatrix}$$

求向量  $\xi$  在基  $\eta_1, \eta_2, \eta_3, \eta_4$  下的坐标, 即用基  $\eta_1, \eta_2, \eta_3, \eta_4$  表示向量  $\xi$ . 用矩阵的初等行变换来求解: 先构造矩阵  $M = (\eta_1, \eta_2, \eta_3, \eta_4, \xi) = (A, \xi)$   
 $A^{-1}(A, \xi) = (A^{-1}A, A^{-1}\xi) = (E, A^{-1}\xi)$

原理: 矩阵的初等行变换不改变列向量组中向量之间的线性关系。相当于求向量  $\xi$  由基  $A$  线性表示的系数, 并且表法唯一, 所以就是  $\xi$  在基  $A$  下的坐标。

$$M = ( \eta_1, \eta_2, \eta_3, \eta_4, \xi ) = ( A, \xi )$$

再对矩阵  $M$  实施初等行变换，使之成为行最简形矩阵即得.

$$M = \begin{pmatrix} 1 & 2 & -2 & 1 & 3 \\ 1 & 1 & 2 & 3 & -1 \\ -2 & 3 & 1 & 1 & 2 \\ 0 & -1 & -1 & 2 & 4 \end{pmatrix} \xrightarrow{\text{行变换}} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 & -\frac{109}{85} \\ 0 & 1 & 0 & 0 & -\frac{4}{85} \\ 0 & 0 & 1 & 0 & -\frac{8}{5} \\ 0 & 0 & 0 & 1 & \frac{20}{17} \end{pmatrix}$$

所以向量  $\xi$  在基  $\eta_1, \eta_2, \eta_3, \eta_4$  下的坐标为

$$\left( -\frac{109}{85}, -\frac{4}{85}, -\frac{8}{5}, \frac{20}{17} \right)^T$$

**练习1、** 已知在向量空间 $P^4$ 中的两组基分别是：

$$\alpha_1 = (1, 2, -1, 0)^T, \quad \alpha_2 = (1, -1, 1, 1)^T,$$

$$\alpha_3 = (-1, 2, 1, 1)^T, \quad \alpha_4 = (-1, -1, 0, 1)^T;$$

及  $\beta_1 = (2, 1, 0, 1), \quad \beta_2 = (0, 1, 2, 2),$

$$\beta_3 = (-2, 1, 1, 2)^T, \quad \beta_4 = (1, 3, 1, 2);$$

求由基 $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3, \alpha_4$ 到 $\beta_1, \beta_2, \beta_3, \beta_4$ 的过渡矩阵和坐标变换公式.

**解**  $(\beta_1, \beta_2, \beta_3, \beta_4) = (\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3, \alpha_4)P$

令

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 1 & -1 & -1 \\ 2 & -1 & 2 & -1 \\ -1 & 1 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 1 & 1 \end{pmatrix} \quad B = \begin{pmatrix} 2 & 0 & -2 & 1 \\ 1 & 1 & 1 & 3 \\ 0 & 2 & 1 & 1 \\ 1 & 2 & 2 & 2 \end{pmatrix}$$

于是  $B = AP \Rightarrow P = A^{-1}B$

故过渡矩阵为  $A^{-1}B$ ，坐标变换公式为

$$\begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ y_3 \\ y_4 \end{pmatrix} = P^{-1} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ x_4 \end{pmatrix} = (A^{-1}B)^{-1} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ x_4 \end{pmatrix} = B^{-1}A \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ x_4 \end{pmatrix}$$

用矩阵的初等变换求  $B^{-1}A$  : 把矩阵  $(B | A)$  中的  $B$  变成  $E$  , 则  $A$  即变成  $B^{-1}A$  . 计算如下:

$$(B | A) = \begin{pmatrix} 2 & 0 & -2 & 1 & 1 & 1 & -1 & -1 \\ 1 & 1 & 1 & 3 & 2 & -1 & 2 & -1 \\ 0 & 2 & 1 & 1 & -1 & 1 & 1 & 0 \\ 1 & 2 & 2 & 2 & 0 & 1 & 1 & 1 \end{pmatrix}$$

行变换



$$\begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 & 0 & 1 & -1 & 1 \\ 0 & 1 & 0 & 0 & -1 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & 0 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & 1 & -1 & 1 & -1 \end{pmatrix}$$

即得

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

$$\begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ y_3 \\ y_4 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 & 1 & -1 & 1 \\ -1 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \\ 1 & -1 & 1 & -1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ x_4 \end{pmatrix}$$