

# 目录/Contents











# 向量组及其线性组合

向量组的线性相关性

向量组的秩与矩阵的秩

线性方程组解的结构

向量空间













# 向量组及其线性组合

- 一、向量的概念及运算
- 二、向量组及其线性组合
- 三、向量组的等价



#### 1. *n* 维向量的概念

# --- 定义1

由 $^n$ 个数 $a_1,a_2,\cdots,a_n$ 组成的有序数组称为 $^n$ 维向量.

若n维向量写成 $\stackrel{a_2}{:}$ 的形式,称为n维列向量;

若n维向量写成 $a_1,a_2,\dots,a_n$ 的形式,称为n维行向量.

这 $^n$ 个数称为该向量的 $^n$ 个分量,其中 $^a$ 。称为第 $^i$ 个分量。

我们常用 $\alpha, \beta, \gamma, \dots$ 来表示n维列向量,而用 $\alpha^{\mathsf{T}}, \beta^{\mathsf{T}}, \gamma^{\mathsf{T}}, \dots$ 来表示n维行向量.



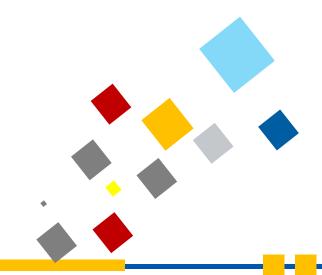
当 $a_1, a_2, \dots, a_n$ 是复数时,n维向量称为n维复向量,

 $\exists a_1, a_2, \dots, a_n$ 是实数时,n维向量称为n维实向量.

今后我们所讨论的向量都是实向量.

分量都是零的向量称为零向量,记为 $\mathbf{0}$ , 即 $\mathbf{0} = \begin{vmatrix} 0 \\ \vdots \end{vmatrix}$ 或 $\mathbf{0} = (0,0,\cdots,0)$ .

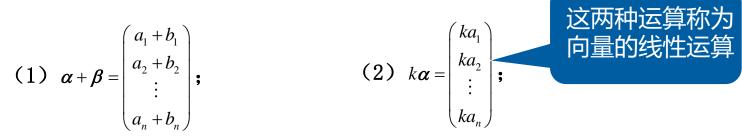
向量
$$\begin{pmatrix} -a_1 \\ -a_2 \\ \vdots \\ -a_n \end{pmatrix}$$
称为向量 $\alpha = \begin{pmatrix} a_1 \\ a_2 \\ \vdots \\ a_n \end{pmatrix}$ 的负向量,记为 $-\alpha$ .

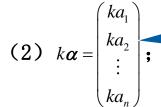




#### 2. 向量的运算

设
$$oldsymbol{lpha} = egin{pmatrix} a_1 \\ a_2 \\ \vdots \\ a_n \end{pmatrix}, oldsymbol{eta} = egin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_n \end{pmatrix}, k \in \mathbf{R}$$
,则有





$$(3) \quad \boldsymbol{\alpha}^{\mathrm{T}}\boldsymbol{\beta} = (a_1, a_2, \dots, a_n) \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_n \end{pmatrix} = a_1b_1 + a_2b_2 + \dots + a_nb_n; \quad \boldsymbol{\alpha}\boldsymbol{\beta}^{\mathrm{T}} = \begin{pmatrix} a_1 \\ a_2 \\ \vdots \\ a_n \end{pmatrix} (b_1, b_2, \dots, b_n) = \begin{pmatrix} a_1b_1 & a_1b_2 & \dots & a_1b_n \\ a_2b_1 & a_2b_2 & \dots & a_2b_n \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_nb_1 & a_nb_2 & \dots & a_nb_n \end{pmatrix}.$$



## 设有线性方程组

$$\begin{cases} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \dots + a_{1n}x_n = b_1 \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \dots + a_{2n}x_n = b_2 \\ \dots \\ a_{m1}x_1 + a_{m2}x_2 + \dots + a_{mn}x_n = b_m \end{cases}$$

将第
$$i$$
个未知量 $x_i$ 的系数写成一个 $m$ 维列向量 $\alpha_i = \begin{pmatrix} a_{1i} \\ a_{2i} \\ \vdots \\ a_{mi} \end{pmatrix} (i = 1, 2, \dots, n)$ 

常数写成一个m维列向量 $\beta = \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_n \end{pmatrix}$ ,则该方程组也可用向量的形式来表达:

$$x_1\alpha_1 + x_2\alpha_2 + \dots + x_n\alpha_n = \beta.$$



#### 定义 2

由若干个维数相同的向量构成的集合, 称为向量组.

例如,例 1 中未知量的系数构成的m 维列向量

$$\alpha_i = \begin{pmatrix} a_{1i} \\ a_{2i} \\ \vdots \\ a_{mi} \end{pmatrix} (i = 1, 2, \dots, n)$$
的全体构成一个向量组.



例2 设矩阵  $A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} \end{pmatrix}$ , 对矩阵A分块如下:

$$\boldsymbol{A} = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \cdots & \cdots & \cdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} \end{pmatrix} = (\boldsymbol{\alpha}_{1}, \boldsymbol{\alpha}_{2}, \cdots, \boldsymbol{\alpha}_{n}) = \begin{pmatrix} \boldsymbol{\beta}_{1}^{\mathrm{T}} \\ \boldsymbol{\beta}_{2}^{\mathrm{T}} \\ \vdots \\ \boldsymbol{\beta}_{m}^{\mathrm{T}} \end{pmatrix},$$

其中 
$$\boldsymbol{\alpha}_{j} = \begin{pmatrix} a_{1j} \\ a_{2j} \\ \vdots \\ a_{mj} \end{pmatrix} (j=1,2,\cdots,n), \quad \boldsymbol{\beta}_{i}^{\mathrm{T}} = (a_{i1},a_{i2},\cdots,a_{in})(i=1,2,\cdots,m).$$



则m维向量组 $\alpha_1,\alpha_2,\dots,\alpha_n$ 称为矩阵A的列向量组,

n 维向量组 $\beta_1^{\mathsf{T}},\beta_2^{\mathsf{T}},...,\beta_m^{\mathsf{T}}$ 称为矩阵A 的行向量组.

反之,给定一个m维向量组 $\alpha_1,\alpha_2,\dots,\alpha_n$ ,

则得到一个以 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$ 为列的 $m \times n$ 矩阵 $A = (\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n)$ ;

给定一个n维向量组 $\beta_1^{\mathsf{T}}, \beta_2^{\mathsf{T}}, \dots, \beta_n^{\mathsf{T}}$ ,

则得到一个以 $\beta_1^{\mathrm{T}}, \beta_2^{\mathrm{T}}, \dots, \beta_m^{\mathrm{T}}$ 为行的 $m \times n$ 矩阵 $A = \begin{bmatrix} \beta_2^{\mathrm{T}} \\ \beta_2^{\mathrm{T}} \end{bmatrix}$ .

因此,一个所含向量个数有限的向量组总可与一个矩阵建立——对应关系.



#### 定义 3

给定n维向量组 $\alpha_1,\alpha_2,\dots,\alpha_n$ ,对于任意一组数 $k_1,k_2,\dots,k_n$ ,表达式

$$k_1\alpha_1 + k_2\alpha_2 + \dots + k_n\alpha_n$$

称为该向量组的一个线性组合.

#### 定义4

给定n维向量组 $\alpha_1,\alpha_2,\dots,\alpha_n$ 和一个n维向量 $\beta$ ,如果存在一组数 $k_1,k_2,\dots,k_n$ ,使得

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

则称向量 $\beta$ 可由向量组 $\alpha_1,\alpha_2,\dots,\alpha_n$ 线性表示,

或者说向量 $\beta$ 是向量组 $\alpha_1,\alpha_2,\cdots,\alpha_n$ 的一个线性组合.



例如,给定向量组 $\alpha_1,\alpha_2,\alpha_3$ ,则向量

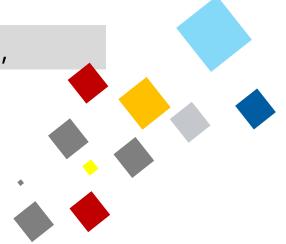
$$2\alpha_1 - \alpha_2 + \sqrt{3}\alpha_3$$
,  $\alpha_1 + 0\alpha_2 + 0\alpha_3 (= \alpha_1)$ ,  $0\alpha_1 + \alpha_2 + 0\alpha_3 (= \alpha_2)$ ,

$$0\boldsymbol{\alpha}_1 + 0\boldsymbol{\alpha}_2 + \boldsymbol{\alpha}_3 (= \boldsymbol{\alpha}_3)$$
,  $0\boldsymbol{\alpha}_1 + 0\boldsymbol{\alpha}_2 + 0\boldsymbol{\alpha}_3 (= \boldsymbol{0})$ 

都是向量组 $\alpha_1,\alpha_2,\alpha_3$ 的线性组合.

由此可见, 一个向量组可以线性表示这个向量组中的每一个向量,

零向量是任意一个向量组的线性组合.





例3 设向量组
$$e_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}, e_2 = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}, \dots, e_n = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 1 \end{pmatrix},$$

则任一向量 
$$\alpha = \begin{pmatrix} a_1 \\ a_2 \\ \vdots \\ a_n \end{pmatrix}$$
 都可由 $e_1, e_2, \dots, e_n$ 线性表示,

$$\Box \qquad \alpha = \begin{pmatrix} a_1 \\ a_2 \\ \vdots \\ a_n \end{pmatrix} = a_1 \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix} + a_2 \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix} + \dots + a_n \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 1 \end{pmatrix}$$

$$= a_1 \mathbf{e}_1 + a_2 \mathbf{e}_2 + \dots + a_n \mathbf{e}_n.$$



#### 定理1

向量 $\beta$  可由向量组 $\alpha_1,\alpha_2,\cdots,\alpha_n$  (唯一)线性表示的充分必要条件是线性方程组

 $x_1\alpha_1+x\alpha_2+\cdots x_n\alpha_n=\beta$ 有(唯一)解.

证明

如果向量 $\beta$ 可由向量组 $\alpha_1,\alpha_2,\cdots,\alpha_n$ 线性表示,则存在一组数 $k_1,k_2,\cdots,k_n$ ,使得

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

这表明线性方程组 有解  $x_1\alpha_1 + x_2\alpha_2 + \dots + x_n\alpha_n = \beta$ 

$$\begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} k_1 \\ k_2 \\ \vdots \\ k_n \end{pmatrix}.$$



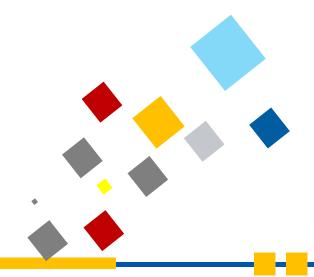
#### 反之, 如果线性方程组

$$x_1\alpha_1 + x_2\alpha_2 + \dots + x_n\alpha_n = \beta$$
 有解

$$\begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} k_1 \\ k_2 \\ \vdots \\ k_n \end{pmatrix},$$

即 
$$k_1 \boldsymbol{\alpha}_1 + k_2 \boldsymbol{\alpha}_2 + \cdots + k_n \boldsymbol{\alpha}_n = \boldsymbol{\beta}$$
,

从而向量 $\beta$ 可由向量组 $\alpha_1,\alpha_2,\cdots,\alpha_n$ 线性表示.





例4 设有向量
$$\alpha = \begin{pmatrix} 3 \\ 3 \\ -6 \end{pmatrix}$$
及向量组 $\beta_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ -1 \end{pmatrix}$ ,  $\beta_2 = \begin{pmatrix} 0 \\ 2 \\ 1 \end{pmatrix}$ ,  $\beta_3 = \begin{pmatrix} -1 \\ 1 \\ 2 \end{pmatrix}$ , 试问 $\alpha$ 能否由 $\beta_1$ ,  $\beta_2$ ,  $\beta_3$ 线性表示.

解

$$\begin{pmatrix}
1 & 0 & -1 & 5 \\
1 & 2 & 1 & 3 \\
-1 & 1 & 2 & -6
\end{pmatrix}
\xrightarrow{r_2+(-1)r_1 \atop r_3+r_1}
\begin{pmatrix}
1 & 0 & -1 & 5 \\
0 & 2 & 2 & -2 \\
0 & 1 & 1 & -1
\end{pmatrix}
\xrightarrow{\frac{1}{2}r_2 \atop r_3+(-1)r_2}
\begin{pmatrix}
1 & 0 & -1 & 5 \\
0 & 1 & 1 & -1 \\
0 & 0 & 0 & 0
\end{pmatrix},$$

可知方程组有无穷多解:  $\begin{cases} x_1 = 5 + c, \\ x_2 = -1 - c, \\ x = -c, \end{cases}$  其中 c 为任意常数. 因此  $\alpha$  能由  $\beta_1, \beta_2, \beta_3$  线性表示,

且表示式不唯一:  $\alpha = (5+c)\beta_1 + (-1-c)\beta_2 + c\beta_3$ , 其中 C 为任意常数.



### 例5

设向量组
$$\alpha_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ -2 \end{pmatrix}$$
,  $\alpha_2 = \begin{pmatrix} 2 \\ 1 \\ -5 \end{pmatrix}$ ,  $\alpha_3 = \begin{pmatrix} -3 \\ 2 \\ 4 \end{pmatrix}$ , 而 $\beta = \begin{pmatrix} 5 \\ 4 \\ -7 \end{pmatrix}$ , 问:向量 $\beta$ 能否由向量组 $\alpha_1$ ,  $\alpha_2$ ,  $\alpha_3$ 线性表

示? 若可以, 求出线性表达式。

解

设 
$$x_1\boldsymbol{\alpha}_1 + x_2\boldsymbol{\alpha}_2 + x_3\boldsymbol{\alpha}_3 = \boldsymbol{\beta}$$
, 由

$$(\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3, \beta) = \begin{pmatrix} 1 & 2 & -3 & 5 \\ 0 & 1 & 2 & 4 \\ -2 & -5 & 4 & -7 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 1 & 2 & -3 & 5 \\ 0 & 1 & 2 & 4 \\ 0 & -1 & -2 & 3 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 1 & 2 & -3 & 5 \\ 0 & 1 & 2 & 4 \\ 0 & 0 & 0 & 7 \end{pmatrix}$$

可知线性方程组无解,所以向量 $\beta$ 不能由向量组 $\alpha_1,\alpha_2,\alpha_3$ 线性表示.



#### 定义 5

 $\mathcal{Q}_{A:\alpha_1,\alpha_2,\cdots,\alpha_m}$ 是 $m \land n$  维向量组成的向量组,  $\mathcal{D}_{A:\beta_1,\beta_2,\cdots,\beta_n}$ 是 $S \land n$  维向量组成的向量组.

如果向量组B中每一个向量 $\beta_i(j=1,2,\cdots,s)$ 均可由向量组 $A:\alpha_1,\alpha_2,\cdots,\alpha_m$ 线性表示,

则称向量组 $B: \beta_1, \beta_2, \cdots, \beta_n$ 可由向量组 $A: \alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_m$ 线性表示.

如果向量组A与向量组B可以相互线性表示,则称向量组A与向量组B等价.

若向量组 $B: \beta_1, \beta_2, \cdots, \beta_s$ 可由向量组 $A: \alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_m$ 线性表示,

则对向量组B中每一个向量 $\beta_i(j=1,2,\cdots,s)$ ,存在一组数 $k_{1i},k_{2i},\cdots,k_{mi}$ ,使得

$$\beta_{j} = k_{1j}\alpha_{1} + k_{2j}\alpha_{2} + \dots + k_{mj}\alpha_{m} = (\alpha_{1}, \alpha_{2}, \dots, \alpha_{m}) \begin{pmatrix} k_{1j} \\ k_{2j} \\ \vdots \\ k_{mj} \end{pmatrix} \quad (j = 1, 2, \dots, s).$$



以向量
$$\begin{pmatrix} k_{1j} \\ k_{2j} \\ \vdots \\ k_{mj} \end{pmatrix}$$
为列,得到一个 $m \times s$ 矩阵 $K_{m \times s} / k_{11}$   $k_{12}$  ....

矩阵 $K_{m\times s}$ 称为这一线性表示的系数矩阵.

令矩阵 $A = (\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m)$ ,  $B = (\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_s)$ , 则有  $B = AK_{m \times s}$ .



#### 定理 2

设 $A: \alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_m$ 是 $m \land n$ 维向量组成的向量组,而 $B: \beta_1, \beta_2, \cdots, \beta_s$ 是 $S \land n$ 维向量组成的向量 组.

令矩阵 $A = (\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m)$ ,  $B = (\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_s)$ , 则向量组B可由向量组A线性表示的充分必要条 件是矩阵方程AX = B有解.

向量组A与向量组B等价的充分必要条件是矩阵方程AX = B与BY = A同时有解.



#### 证明

向量组 $B: \beta_1, \beta_2, \dots, \beta_s$ 可由向量组 $A: \alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$ 线性表示

- 存在这一表示的系数矩阵 $K_{m\times s}$ , 使得 $B = AK_{m\times s}$ .
- 若矩阵方程AX = B有解 $X = K_{mx}$ ,

向量组A与向量组B等价

- 存在系数矩阵 $K_{m\times s}$ 与 $M_{s\times m}$ , 使得 $B=AK_{m\times s}$ 且 $BM_{s\times m}=A$ .
- 矩阵方程AX = B = BY = A 同时有解 $X = K_{m \times s}$ ,  $Y = M_{s \times m}$ .





例6

已知向量组
$$A: \boldsymbol{\alpha}_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ -1 \end{pmatrix}, \boldsymbol{\alpha}_2 = \begin{pmatrix} -2 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}$$
和 $B: \boldsymbol{\beta}_1 = \begin{pmatrix} 3 \\ 1 \\ -2 \end{pmatrix}, \boldsymbol{\beta}_2 = \begin{pmatrix} -3 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}, \boldsymbol{\beta}_3 = \begin{pmatrix} -1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}$ 

证明:向量组 $B:\beta_1,\beta_2,\beta_3$ 可由向量组 $A:\alpha_1,\alpha_2$ 线性表示.

证明

令矩阵
$$A = (\alpha_1, \alpha_2)$$
,  $B = (\beta_1, \beta_2, \beta_3)$ ,

向量组B 可由向量组A 线性表示的充分必要条件是矩阵方程AX = B 有解.

而该矩阵方程有解又等价于三个方程组 $Ax = \beta_i (j=1,2,3)$ 均有解.

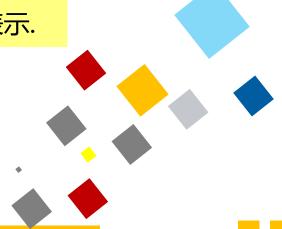


#### 对增广矩阵实施初等行变换,有

$$(\alpha_1,\alpha_2|\beta_1,\beta_2,\beta_3) = \begin{pmatrix} 1 & -2 & 3 & -3 & -1 \\ 1 & 0 & 1 & 1 & 1 \\ -1 & 1 & -2 & 1 & 0 \end{pmatrix} \sim \begin{pmatrix} 1 & 0 & 1 & 1 & 1 \\ 0 & 1 & -1 & 2 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix},$$

可见,三个方程组 $Ax = \beta_j (j=1,2,3)$ 的解分别为 $\begin{pmatrix} 1 \\ -1 \end{pmatrix}$ ,  $\begin{pmatrix} 1 \\ 2 \end{pmatrix}$ ,  $\begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix}$ .

于是有 $X = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 \\ -1 & 2 & 1 \end{pmatrix}$ , 使得AX = B. 因此向量组B可由向量组A线性表示.





例7 已知向量组
$$A: \boldsymbol{\alpha}_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ -1 \end{pmatrix}, \boldsymbol{\alpha}_2 = \begin{pmatrix} -1 \\ 1 \\ 2 \end{pmatrix}, \boldsymbol{\alpha}_3 = \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ 5 \end{pmatrix}$$
和 $B: \boldsymbol{\beta}_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}, \boldsymbol{\beta}_2 = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}, \boldsymbol{\beta}_3 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix},$ 

证明: 向量组 $A:\alpha_1,\alpha_2,\alpha_3$ 和向量组 $B:\beta_1,\beta_2,\beta_3$ 等价.

证明

令矩阵 $A = (\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3)$  ,  $B = (\beta_1, \beta_2, \beta_3)$  , 设BX = A . 由

$$(\beta_1,\beta_2,\beta_3|\alpha_1,\alpha_2,\alpha_3) = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 1 & 1 & -1 & 1 \\ 1 & 1 & 0 & 0 & 1 & 2 \\ 0 & 1 & 1 & -1 & 2 & 5 \end{pmatrix} \sim \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 1 & -1 & -1 \\ 0 & 1 & 0 & -1 & 2 & 3 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & 0 & 2 \end{pmatrix},$$

矩阵方程 
$$BX = A$$
 有解  $X = \begin{pmatrix} 1 & -1 & -1 \\ -1 & 2 & 3 \\ 0 & 0 & 2 \end{pmatrix}$ , 因此,向量组  $A$  能由向量组  $B$  线性表示.



#### 另一方面,由于

$$\begin{vmatrix} 1 & -1 & -1 \\ -1 & 2 & 3 \\ 0 & 0 & 2 \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} 1 & -1 & -1 \\ 0 & 1 & 2 \\ 0 & 0 & 2 \end{vmatrix}$$
$$= 2 \neq 0,$$

所以矩阵 
$$\begin{pmatrix} 1 & -1 & -1 \\ -1 & 2 & 3 \\ 0 & 0 & 2 \end{pmatrix}$$
 可逆,于是有 $A \begin{pmatrix} 1 & -1 & -1 \\ -1 & 2 & 3 \\ 0 & 0 & 2 \end{pmatrix}^{-1} = B$ ,

即向量组B能由向量组A线性表示,<mark>所以这两个向量组等价.</mark>

# 目录/Contents











- 向量组及其线性组合
- 向量组的线性相关性
- 向量组的秩与矩阵的秩
- 线性方程组解的结构
- 向量空间













## 向量组及其线性组合

- 一、向量组的线性相关与线性无关
- 二、向量组线性相关性的一些重要结论



#### 定义

设有 m 个 n 维向量构成的向量组  $\alpha_1,\alpha_2,\cdots,\alpha_m$  如果存在一组不全为零的数  $k_1,k_2,\cdots,k_m$  使得

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

则称向量组  $\alpha_1,\alpha_2,\dots,\alpha_m$  线性相关; 若当且仅当  $k_1=k_2=\dots=k_m=0$  时, 才有

 $k_1\alpha_1 + k_2\alpha_2 + \cdots + k_m\alpha_m = 0$ , 则称向量组  $\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_m$  线性无关.

例1 对于向量组

$$\alpha_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}, \alpha_2 = \begin{pmatrix} 2 \\ 2 \\ 2 \end{pmatrix}, \alpha_3 = \begin{pmatrix} 3 \\ 5 \\ 7 \end{pmatrix}$$
, 存在一组不全为零的数 2, -1, 0, 使得

$$2\alpha_{1} - \alpha_{2} + 0\alpha_{3}$$

$$= 2\binom{1}{1} - \binom{2}{2} + 0 \cdot \binom{3}{5} = 0,$$

所以向量组  $\alpha_1,\alpha_2,\alpha_3$  线性相关.

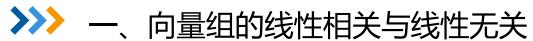


而对于向量组 
$$e_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}, e_2 = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}, \dots, e_n = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 1 \end{pmatrix},$$
对任意一组数  $k_1, k_2, \dots, k_n$ , 有

$$k_1 \mathbf{e}_1 + k_2 \mathbf{e}_2 + \dots + k_n \mathbf{e}_n$$

$$= k_1 \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix} + k_2 \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix} + \dots + k_n \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} k_1 \\ k_2 \\ \vdots \\ k_n \end{pmatrix}.$$

显然, 当且仅当  $k_1 = k_2 = \cdots = k_n = 0$  时, 才有  $k_1 e_1 + k_2 e_2 + \cdots + k_n e_n = 0$ 所以向量组  $e_1, e_2, \cdots, e_n$  线性无关.



特别地,



当向量组只含有一个向量  $\alpha$  时,若  $\alpha \neq 0$  ,则只有 k=0 时才有  $k\alpha = 0$  ,所以  $\alpha$ OPTION 线性无关;





例 2 证明:任一含有零向量的向量组必定线性相关.

#### 证明

设向量组  $A: 0, \alpha_1, \alpha_2, \cdots \alpha_m$  是任一含有零向量的 n 维向量组,于是对任意非零常 数 k,都有

$$k0 + 0 \cdot \alpha_1 + 0 \cdot \alpha_2 + \dots + 0 \cdot \alpha_m = 0$$

所以向量组  $A:0,\alpha_1,\alpha_2,\cdots\alpha_m$  线性相关.



 $\alpha_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ 1 \end{pmatrix}, \alpha_2 = \begin{pmatrix} 2 \\ 1 \\ -1 \end{pmatrix}, \alpha_3 = \begin{pmatrix} 1 \\ 3 \\ 2 \end{pmatrix},$ 设有向量组  $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3$  的线性相关性.

解

按照向量组线性相关和线性无关的定义,我们只需验证使得等式

 $k_1\alpha_1 + k_2\alpha_2 + k_3\alpha_3 = 0$  成立的一组数  $k_1, k_2, k_3$  是不全为零还是全为零.

将等式  $k_1\alpha_1 + k_2\alpha_2 + k_3\alpha_3 = 0$  改写为:



#### 于是,问题转化为齐次线性方程组

$$\begin{pmatrix} 1 & 2 & 1 \\ 2 & 1 & 3 \\ 1 & -1 & 2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} = 0$$

是有非零解,还是只有零解. 如果只有零解, 则 α1,α2,α3 线性无关,

若有非零解,则 α1,α2,α3 线性相关.

由于 
$$\begin{vmatrix} 1 & 2 & 1 \\ 2 & 1 & 3 \\ 1 & -1 & 2 \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} 1 & 2 & 1 \\ 2 & 1 & 3 \\ 2 & 1 & 3 \end{vmatrix}$$
 方程组有非零解,所以  $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3$  线性相关.



#### **>>>** 一、向量组的线性相关与线性无关

例 4

已知向量组  $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3$  线性无关,  $\beta_1 = \alpha_1 + \alpha_2, \beta_2 = \alpha_2 + \alpha_3, \beta_3 = \alpha_3 + \alpha_1$ ,试证明: 向量组  $β_1$ ,  $β_2$ ,  $β_3$  也线性无关.

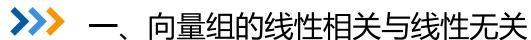
#### 证明

设  $k_1\beta_1 + k_2\beta_2 + k_3\beta_3 = 0$ , 将  $\beta_1 = \alpha_1 + \alpha_2, \beta_2 = \alpha_2 + \alpha_3, \beta_3 = \alpha_3 + \alpha_1$  代入并整理得:

$$(k_1+k_3)\alpha_1+(k_1+k_2)\alpha_2+(k_2+k_3)\alpha_3=0$$

由  $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3$  线性无关知上式成立当且仅当  $\begin{cases} k_1 + k_3 = 0 \\ k_1 + k_2 = 0 \\ k_2 + k_3 = 0 \end{cases}$  由于  $\begin{vmatrix} 1 & 0 & 1 \\ 1 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 1 \end{vmatrix} = 2$ 

所以只有零解  $k_1 = k_2 = k_3 = 0$ , 因此  $\beta_1, \beta_2, \beta_3$  也线性无关.



#### 定理1

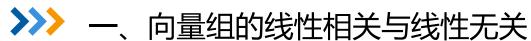
m 个 n 维向量构成的向量组  $\alpha_1,\alpha_2,\cdots,\alpha_m$  线性相关的充分必要条件是齐次线性方程组

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

有非零解: 线性无关的充分必要条件是上述齐次线性方程组只有零解

$$k_1 = k_2 = \dots = k_m = 0$$





已知齐次线性方程组 $x_1\alpha_1 + x_1\alpha_2 + \cdots + x_1\alpha_m = 0$ , 将系数矩阵 $A = (\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_m)$ 实施初等行

变换化为矩阵 $B = (\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_m)$ ,则齐次线性方程组 $x_1\beta_1 + x_2\beta_2 + \dots + x_m\beta_m = 0$ 与齐次线性方程组

 $x_1\alpha_1 + x_1\alpha_2 + \cdots + x_1\alpha_m = 0$ 是同解线性方程组,从而向量组 $\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_m$ 与向量组 $\beta_1, \beta_2, \cdots, \beta_m$ 

具有相同的线性相关性.

若矩阵 $A \stackrel{r}{\sim} B$ , 则矩阵4的列向量组与矩阵8的列向量组有相同的线性相关性.

若矩阵 $A \stackrel{c}{\sim} B$ , 则矩阵4的行向量组与矩阵8的行向量组有相同的线性相关性.



## 定理1

向量组 $\alpha_1,\alpha_2,\cdots,\alpha_m$  ( $m \ge 2$ )线性相关的充分必要条件是存在某一个向量 $\alpha_j$  ( $1 \le j \le m$ ) 可由其余向 量线性表示.

证明

充分性: 若存在某一个向量 $\alpha_i$ ( $1 \le j \le m$ )可由其余向量线性表示,

即存在一组数 $k_1, \dots, k_{i-1}, k_{i+1}, \dots, k_m$ , 使得

$$\alpha_j = k_1 \alpha_1 + \dots + k_{j-1} \alpha_{j-1} + k_{j+1} \alpha_{j+1} + \dots + k_m \alpha_m,$$

移项得:

$$k_1\alpha_1 + \dots + k_{j-1}\alpha_{j-1} + \alpha_j + k_{j+1}\alpha_{j+1} + \dots + k_m\alpha_m = 0$$
,

显然这组数 $k_1, \dots, k_{j-1}, 1, k_{j+1}, \dots, k_m$ 不全为零,所以向量组 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m \ (m \ge 2)$ 线性相关.



#### 必要性:

如果向量组 $\alpha_1,\alpha_2,\cdots,\alpha_m$   $(m\geq 2)$ 线性相关,则存在一组不全为零的数 $k_1,k_2,\cdots,k_m$ ,使得

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

 $A_{k_1,k_2,\cdots,k_n}$ 中不妨设 $A_{i,\neq 0}$ ,则对上式移项得

$$-k_j\alpha_j=k_1\alpha_1+\cdots+k_{j-1}\alpha_{j-1}+k_{j+1}\alpha_{j+1}+\cdots+k_m\alpha_m$$
 ,

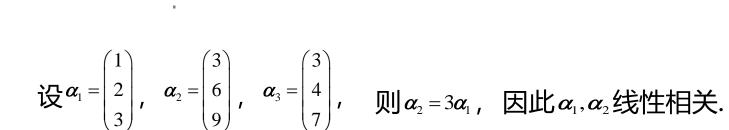
从而有:

$$\alpha_{j} = \frac{k_{1}}{-k_{j}}\alpha_{1} + \dots + \frac{k_{j-1}}{-k_{j}}\alpha_{j-1} + \frac{k_{j+1}}{-k_{j}}\alpha_{j+1} + \dots + \frac{k_{m}}{-k_{j}}\alpha_{m},$$

即 $\alpha_i$ 可由其余向量线性表示.



#### **推论 1** 两个向量 $\alpha_1, \alpha_2$ 线性相关的充分必要条件是它们的分量对应成比例.



而 $\alpha_3$ 与 $\alpha_1$ 的分量不对应成比例, $\alpha_3$ 与 $\alpha_2$ 的分量也不对应成比例,

从而 $\alpha_1, \alpha_2$ 线性无关, $\alpha_2, \alpha_3$ 也线性无关.



给定一个向量组后,从这个向量组中抽取一部分向量构成一个新的向量组,这个新的 向量组称为原向量组的部分组.

设有n维向量组 $A: \alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$ 不妨设其部分组记为 $B: \alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r (1 \le r < m)$ .

推论 2 若部分组 B 线性相关,则向量组 A 也线性相关.

证明 若部分组 B 线性相关,则存在一组不全为零的数  $k_1, k_2, \dots, k_r$  ,使得

$$k_1\alpha_1 + k_2\alpha_2 + \cdots k_r\alpha_r = 0.$$

 $k_1\alpha_1 + k_2\alpha_2 + \cdots + k_r\alpha_r + 0 \cdot \alpha_{r+1} + 0 \cdot \alpha_{r+2} + \cdots + 0 \cdot \alpha_m = 0$ 于是有

显然,  $k_1, k_2, \dots, k_r, 0, \dots, 0$  也是一组不全为零的数, 因此向量组 A 也线性相关.

推论 2 可以说成: 部分相关,则整体相关.



推论 3 若向量组 A 线性无关,则其部分组 B 也线性无关。

#### 反证法: 证明

若部分组B线性相关,则向量组A线性相关,与已知条件矛盾,所以部分组B也线性无关。

推论 3 也可说成:整体无关,则部分必无关.

推论 4 设  $A: \alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$  是  $m \land n$  维向量组成的向量组,当 n < m 时该向量组一定线性相关.特别 地, n+1个n维向量—定线性相关.

## 证明

记矩阵 $A = (\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m)$ , 当n < m时, 齐次线性方程组AX = 0中方程的个数小于未知量的个数, 因此一定有非零解, 所以向量组 A 线性相关.



例6

设向量组 $A: \alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$ 线性无关,而向量组 $A': \alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m, \beta$ 线性相关, 则向量 $\beta$ 一定能由向量组 $A:\alpha_1,\alpha_2,\dots,\alpha_m$ 线性表示,且表示式是唯一的.

证明

因为向量组 $A': \alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m, \beta$ 线性相关,所以存在一组不全为零的数 $k_1, k_2, \dots, k_m, k$ ,

使得

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

在上式中一定有 $k \neq 0$ . 这是因为如果k = 0,则 $k_1,k_2,\cdots,k_m$ 不全为零,且上式变为  $k_1\alpha_1 + k_2\alpha_2 + \cdots + k_m\alpha_m = 0$ 

于是向量组 $A: \alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$ 线性相关,这与已知条件矛盾,所以 $k \neq 0$ .

于是上式改写为:

$$\beta = -\frac{k_1}{k}\alpha_1 - \frac{k_2}{k}\alpha_2 - \dots - \frac{k_m}{k}\alpha_m.$$

所以向量 $\beta$ 一定能由向量组 $A:\alpha_1,\alpha_2,\cdots,\alpha_m$ 线性表示.



#### 下面证明表示式是唯一的.

假设存在两组数 $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_m$ 与 $\mu_1, \mu_2, \dots, \mu_m$ ,都满足:

$$m{eta}=\lambda_1m{lpha}_1+\lambda_2m{lpha}_2+\cdots+\lambda_mm{lpha}_m$$
 ,  $m{eta}=\mu_1m{lpha}_1+\mu_2m{lpha}_2+\cdots+\mu_mm{lpha}_m$  ,

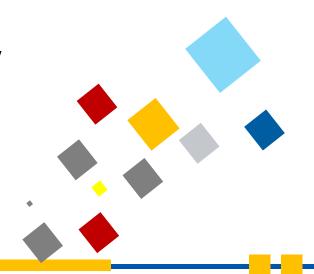
将两式相减,得:

$$\mathbf{0} = (\lambda_1 - \mu_1) \boldsymbol{\alpha}_1 + (\lambda_2 - \mu_2) \boldsymbol{\alpha}_2 + \dots + (\lambda_m - \mu_m) \boldsymbol{\alpha}_m$$

但是向量组 $A: \alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$ 线性无关,所以 $\lambda_1 - \mu_1 = 0, \lambda_2 - \mu_2 = 0, \dots, \lambda_m - \mu_m = 0$ ,

$$\exists \exists \lambda_1 = \mu_1, \lambda_2 = \mu_2, \cdots, \lambda_m = \mu_m .$$

因此表示式是唯一的.





## 例7

已知向量组 $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3$ 线性无关,向量组 $\alpha_2, \alpha_3, \alpha_4$ 线性相关,证明:向量 $\alpha_4$  可由向量组  $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3$ 线性表示.

#### 证明

因为向量组 $\alpha_1,\alpha_2,\alpha_3$ 线性无关,于是部分组 $\alpha_2,\alpha_3$ 也线性无关.而向量组 $\alpha_2,\alpha_3,\alpha_4$ 线性相关, 于是向量 $\alpha_4$  可由向量组 $\alpha_2, \alpha_3$ 线性表示,即存在一组数 $k_2, k_3$ ,使

$$\alpha_4 = k_2 \alpha_2 + k_3 \alpha_3,$$

从而有

$$\alpha_4 = 0 \cdot \alpha_1 + k_2 \alpha_2 + k_3 \alpha_3,$$

即:向量 $\alpha_4$ 可由向量组 $\alpha_1,\alpha_2,\alpha_3$ 线性表示.



## 定理 3

设有两个n维向量组 $A: \alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_s$ ;  $B: \beta_1, \beta_2, \cdots, \beta_t$ ,

如果向量组 $\alpha_1,\alpha_2,\cdots,\alpha_s$ 可由向量组 $\beta_1,\beta_2,\cdots,\beta_t$ 线性表示,并且s>t,

则向量组 $\alpha_1,\alpha_2,\cdots,\alpha_s$ 线性相关.

#### 证明

要证明 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s$ 线性相关,只需证明方程组 $x_1\alpha_1 + x_2\alpha_2 + \dots + x_s\alpha_s = 0$ 有非零解即可.

因为向量组 $\alpha_1,\alpha_2,\cdots,\alpha_s$ 可由向量组 $\beta_1,\beta_2,\cdots,\beta_t$ 线性表示, 所以存在一个矩阵 $K_{t\times s}$ ,使得

$$(\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s) = (\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_t) K_{t \times s}.$$

于是方程组 $x_1\alpha_1 + x_2\alpha_2 + \cdots + x_s\alpha_s = 0$ 等价于

$$x_1\alpha_1 + x_2\alpha_2 + \dots + x_s\alpha_s = (\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s) \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_s \end{pmatrix} = (\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_t) K_{t \times s} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_s \end{pmatrix}$$

$$= 0.$$



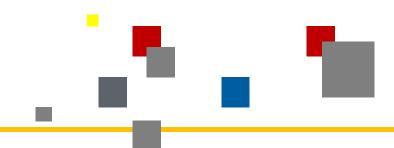
齐次线性方程组 $K_{t\times s}$  $\begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_s \end{pmatrix} = \mathbf{0}$ 中方程的个数、小于未知量的个数 S ,从而必有非零解,即一定存在一组不全为零的数  $k_1, k_2, \cdots, k_s$  ,使得 $K_{t\times s}$  $\begin{pmatrix} k_1 \\ k_2 \\ \vdots \\ k_s \end{pmatrix} = \mathbf{0}$  . 因此

$$(\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s) \begin{pmatrix} k_1 \\ k_2 \\ \vdots \\ k_s \end{pmatrix} = (\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_t) K_{t \times s} \begin{pmatrix} k_1 \\ k_2 \\ \vdots \\ k_s \end{pmatrix} = (\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_t) \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}$$

$$= 0$$

即方程组 $x_1\alpha_1 + x_2\alpha_2 + \cdots + x_s\alpha_s = 0$ 有非零解 $k_1, k_2, \cdots, k_s$ , 从而 $\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_s$ 线性相关.





推论 5 如果向量组 $\alpha_1,\alpha_2,\dots,\alpha_s$ 可由向量组 $\beta_1,\beta_2,\dots,\beta_s$ 线性表示,并且向量组 $\alpha_1,\alpha_2,\dots,\alpha_s$ 线性 无关,则 $s \le t$ .

推论 6 如果向量组 $\alpha_1,\alpha_2,\dots,\alpha_s$ 与向量组 $\beta_1,\beta_2,\dots,\beta_t$ 均线性无关,并且这两个向量组等价 则 S=t.

# 目录/Contents











- 向量组及其线性组合
- 向量组的线性相关性
  - 向量组的秩与矩阵的秩
- 线性方程组解的结构
- 向量空间

## 目录/Contents











## 向量组的秩与矩阵的秩

- 一、向量组秩的概念
- 二、矩阵秩的概念
- 三、矩阵秩的求法
- 四、向量组的秩与矩阵的秩的关系



## **一**、向量组秩的概念



设 A = -个 n维向量组(它可以包含无限多个向量), 如果在 A 中取出 r 个向量  $\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_r$  满足条件:

- (1) 向量组  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r$  线性无关;
- (2) 对于 A 中任意的向量  $\beta$ , 向量组  $\alpha_1,\alpha_2,\cdots,\alpha_r,\beta$  线性相关, 则称向量组  $\alpha_1,\alpha_2,\cdots,\alpha_r$  为向量组 A 的一个极大线性无关组,简称极大无关组.



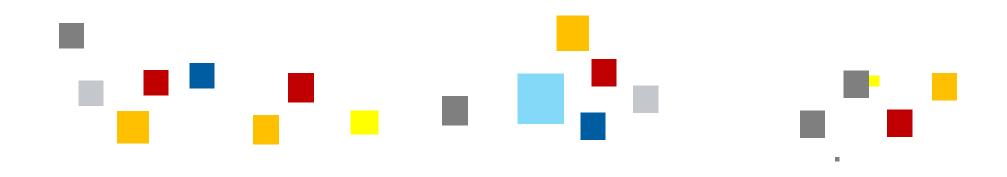
由极大无关组的定义可知,向量组 A 中任一向量都可由它的极大无关组线性表示. 反之,极大无关组 作为向量组 A 的部分组,一定可由向量组 A 线性表示, 因而向量组 A 与它自身的极大无关组总是 等价的. 向量组 A 中所含向量的个数有可能是无限多个,但是它的极大无关组所含向量的个数不会 超过向量的维数,从而一定是有限的。用向量组的极大无关组来代替向量组,会给我们的讨论带来极 大的方便.



## 例1

 $\mathbf{E}: \quad \mathbf{e}_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}, \mathbf{e}_2 = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}, \cdots, \mathbf{e}_n = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 1 \end{pmatrix}$ n 维单位坐标向量组 线性无关。

所以该向量组的极大无关组就是它本身.





## **一**、向量组秩的概念

## 例2

及问量组 A: 
$$\alpha_1 = \begin{pmatrix} 2 \\ 2 \\ 3 \end{pmatrix}$$
,  $\alpha_2 = \begin{pmatrix} 1 \\ 5 \\ 2 \end{pmatrix}$ ,  $\alpha_3 = \begin{pmatrix} 4 \\ 12 \\ 7 \end{pmatrix}$ , 向量  $\alpha_1$  与  $\alpha_2$  的分量不对应 成比例,

所以  $\alpha_1, \alpha_2$  线性无关. 另外, 由于  $\alpha_3 = \alpha_1 + 2\alpha_2$ , 所以向量组  $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3$  线性相关.

向量组  $\alpha_1, \alpha_2$  是向量组  $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3$  的极大无关组.



类似的讨论可知,向量组  $\alpha_2,\alpha_3$ ,向量组  $\alpha_1,\alpha_3$  都可作为向量组  $\alpha_1,\alpha_2,\alpha_3$  的极大无关 组. 也就是说, 一个向量组的极大无关组并不是唯一的. 向量组与其任意一个极大无关 组是相互等价的,由向量组等价的传递性可知,向量组的任意两个极大无关组相互等价. 向量组的每一个极大无关组所含向量的个数总是相等的. 于是, 我们引入如下定义:

## 定义2

向量组 A 的任意一个极大无关组所含向量的个数,称为这个向量组的秩,记为  $R_A$ 



例如,例1中的向量组的秩  $R_E = n$  ,例2中的向量组的秩  $R_A = 2$ .

如果一个向量组只含有零向量,则它没有极大无关组,此时我们规定它的秩为零.

## 定理1

等价的向量组有相同的秩.

## 证明

因为每个向量组都与它的极大无关组等价, 根据向量组等价的传递性, 任意两个等价的向量组的极大无关组也等价,因而有相同的秩.



## **一**、向量组秩的概念

例3

证明:一个向量组线性无关的充分必要条件是它的秩等于它所含向量的个数.

## 证明

如果一个向量组本身线性无关,则这个向量组的极大无关组就是它自身,于是它的秩等于 它所含向量的个数: 如果一个向量组的秩等于它所含向量的个数,则这个向量组显然是线性无 关的.



## **一**、向量组秩的概念

例4

证明: 任-n维向量组A的秩 $R_A \leq n$ .

## 证明

因为n+1个n维向量必定线性相关,

所以n维向量组A的极大无关组中所含向量个数不能超过n个,

則 $R_A \leq n$ .



## 定 义 3

在  $m \times n$  矩阵 A 中, 任取 k 行与 k列 ( $k \le m, k \le n$ ), 位于这些行列交叉处的  $k^2$ 个元 素,不改变它们在 A 中所处的位置次序而得的 k 阶行列式,称为矩阵 A 的 k阶子式。

 $m \times n$  矩阵 A 中的 k 阶子式共有  $C_m^k \cdot C_n^k$  个.



## 定 义 4

设在矩阵 A 中有一个不等于0的 r 阶子式 p, 且所有 r+1 阶子式 (如果存在的话) 全等于0, 那么 p 称为矩阵 A 的最高阶非零子式, 数 p 称为矩阵 A 的秩,记作 R(A) .

并规定:

零矩阵的秩等于0.



由行列式按行(列)展开的性质可知,若  $^{A}$ 的所有  $^{r+1}$  阶子式全等于零,则所有高于  $^{r+1}$  阶的子式也全为 $^{0}$ ,因此, $^{r}$  阶非零子式  $^{p}$  被称为最高阶非零子式,而矩阵  $^{A}$  的秩  $^{R(A)}$  就是非零子式的最高阶数。由此可得,若矩阵  $^{A}$  中有某个  $^{k}$  阶子式不为 $^{0}$ ,则  $^{R(A)} \ge k$ ;若矩阵  $^{A}$  中所有  $^{k}$  阶子式全为 $^{0}$ ,则  $^{R(A)} < k$  .

对于n 阶矩阵 A, 因为 A 的 n 阶子式只有一个|A| , 所以,当  $|A| \neq 0$  时, R(A) = n , 当 |A| = 0 时, R(A) < n . 从而可逆矩阵的秩等于它的阶数,而不可逆矩阵的秩小于它的阶数。

因此,可逆矩阵又称为满秩矩阵,不可逆矩阵又称为降秩矩阵.



例 5

证明: 矩阵 A 的秩与它的转置矩阵 A<sup>T</sup> 的秩相等.

## 证明

由于矩阵 A<sup>T</sup> 的子式都是矩阵 A 的子式的转置, 根据行列式与其转置行列式相等这一

性质,得到  $R(A) = R(A^T)$  .



## 例 6

水矩阵
 
$$=$$
 $\begin{pmatrix} 1 & 1 & 2 & 3 \\ -1 & 2 & 0 & 1 \\ 0 & 3 & 2 & 4 \end{pmatrix}$ 
 的秩

解 矩阵 A 没有4阶子式,它的所有3阶子式为:

$$\begin{vmatrix} 1 & 1 & 2 \\ -1 & 2 & 0 \\ 0 & 3 & 2 \end{vmatrix} = 0, \quad \begin{vmatrix} 1 & 1 & 3 \\ -1 & 2 & 1 \\ 0 & 3 & 4 \end{vmatrix} = 0, \quad \begin{vmatrix} 1 & 2 & 3 \\ -1 & 0 & 1 \\ 0 & 2 & 4 \end{vmatrix} = 0, \quad \begin{vmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 2 & 0 & 1 \\ 3 & 2 & 4 \end{vmatrix}$$

而 A 中有一个非零的二阶子式  $\begin{vmatrix} 1 & 1 \\ -1 & 2 \end{vmatrix} = 3$  , 所以 A 的秩 R(A) = 2



## 例 7

求矩阵 
$$= \begin{pmatrix} 2 & -3 & 4 & 4 & 5 \\ 0 & -2 & 1 & -1 & 3 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 4 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$
的秩

## 解

矩阵 B 是一个行阶梯形矩阵, 非零行的行数为3, 从而 B 的所有4阶子式全为0.

$$\begin{vmatrix} 2 & -3 & 5 \\ 0 & -2 & 3 \\ 0 & 0 & 4 \end{vmatrix} = -16$$

$$\neq 0$$

于是 R(B) = 3



### 三、矩阵秩的求法

定理 2 矩阵的初等行变换不改变矩阵的秩,即若 $A \sim B$ ,则R(A) = R(B).

先证明矩阵A 通过一次初等行变换变为矩阵B ,有R(A)=R(B). 证明

设矩阵 A 的秩为 r , D 是矩阵 A 中的 r 阶非零子式,矩阵 B 的秩为 t .

(1) 若 $A \xrightarrow{r_i \leftrightarrow r_j} B$ ,

则在B 中总能找到与D 相对应的r 阶子式 $D_1$  ,  $D_1=D$ 或 $D_2=-D$  , 因此 $D_1\neq 0$  , 从而  $t \geq r$  .

另一方面,若矩阵A 通过一次初等行变换变为矩阵B ,

则矩阵B 通过一次初等行变换变为矩阵A , 同样的讨论可知 $r \ge t$  ,

所以R(A) = r = t = R(B).



## >>> 三、矩阵秩的求法

(2) 若 $A \xrightarrow{kr_i} B$  ,

则在B 中总能找到与D 相对应的 $\Gamma$  阶子式 $D_1$ ,  $D_1 = D$ 或 $D_1 = kD$ ,

因此 $D_1 \neq 0$ ,从而 $t \geq r$ .

与 (1) 同样的讨论可知R(A) = R(B).





### 三、矩阵秩的求法

(3) 若 $A \xrightarrow{r_i + kr_j} B$  , 分两种情形讨论:

- (i) 如果非零子式D不包含A 中的第i 行,则在B 中能找到T 阶子式 $D_i$  ,使得 $D_i = D$  .
- (ii) 如果非零子式D包含A中的第i行,

则在B中能找到与D相对应的D阶子式D0,且D0的第D0,行是两个数之和的形式,

按照行列式的拆分性质, D 可以写成两个行列式之和,

$$D_1 = \begin{vmatrix} \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ a_{ip_1} + ka_{jp_1} & \cdots & a_{ip_r} + ka_{jp_r} \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} \cdots & \cdots & \cdots \\ a_{ip_1} & \cdots & a_{ip_r} \end{vmatrix} + k \begin{vmatrix} \cdots & \cdots & \cdots \\ a_{jp_1} & \cdots & a_{jp_r} \end{vmatrix} = D + kD_2$$



## 三、矩阵秩的求法

如果非零子式D包含A中的第j行,则 $D_2=0$ , $D_1=D\neq 0$ .

如果非零子式D不包含A 中的第j 行, 则 $D_2$  也是B 中的r 阶子式,

并且由 $D_1 - kD_2 = D \neq 0$ 知 $D_1 = D_2$ 不同时为零,所以在B中定能找到非零的 $\Gamma$ 阶子式,

从而 $t \ge r$ .

另一方面,由 $\mathbf{B} \xrightarrow{r_i - kr_j} \mathbf{A}$  以及同样的讨论可知  $r \ge t$  ,

所以 $R(\mathbf{A}) = r = t = R(\mathbf{B})$ .

经过一次初等行变换不改变矩阵的秩,则经过有限次初等行变换也不改变矩阵的秩.



#### >>> 三、矩阵秩的求法

定理 3 矩阵的初等变换不改变矩阵的秩,即若A~B,则R(A) = R(B).

已知矩阵的初等行变换不改变矩阵的秩. 对矩阵 A 实施初等列变换变为矩阵 B ,

相当于对矩阵 $A^{T}$ 实施初等行变换变为矩阵 $B^{T}$ ,又知 $R(A) = R(A^{T})$ , $R(B) = R(B^{T})$ ,

所以对矩阵 A 实施初等列变换变为矩阵 B , 仍旧有 R(A) = R(B).

因此,若A~B,则R(A) = R(B).



## >>> 三、矩阵秩的求法

## 例8

求矩阵
$$A = \begin{pmatrix} 3 & 0 & -2 & -1 & 3 \\ 1 & -1 & 3 & 2 & 0 \\ 1 & 0 & 1 & -1 & 1 \\ 2 & -2 & 1 & 6 & 0 \end{pmatrix}$$
的秩.

解

$$A = \begin{pmatrix} 3 & 0 & -2 & -1 & 3 \\ 1 & -1 & 3 & 2 & 0 \\ 1 & 0 & 1 & -1 & 1 \\ 2 & -2 & 1 & 6 & 0 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 1 & 0 & 1 & -1 & 1 \\ 1 & -1 & 3 & 2 & 0 \\ 3 & 0 & -2 & -1 & 3 \\ 2 & -2 & 1 & 6 & 0 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 1 & 0 & 1 & -1 & 1 \\ 0 & -1 & 2 & 3 & -1 \\ 0 & 0 & -5 & 2 & 0 \\ 0 & -2 & -1 & 8 & -2 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 1 & 0 & 1 & -1 & 1 \\ 0 & -1 & 2 & 3 & -1 \\ 0 & 0 & -5 & 2 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix},$$

所以A的秩R(A)=3.



## **四、向量组的秩与矩阵的秩的关系**

定理 4 矩阵的行向量组的秩与它的列向量组的秩相等,都等于矩阵的秩.

证明 设 $m \times n$ 矩阵  $A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} \end{pmatrix} = (\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_n) = \begin{pmatrix} \beta_1^1 \\ \beta_2^T \\ \vdots \\ \beta_n^T \end{pmatrix}$  的行向量组是 $\beta_1^T, \beta_2^T, \cdots, \beta_m^T$ 

列向量组是 $\alpha_1,\alpha_2,\dots,\alpha_n$ . 且行向量组的秩记为 $R_{row}$ , 列向量组的秩记为 $R_{col}$ ,

我们先证明 $R_{col} = R(A)$ .

设R(A)=r,则矩阵A中存在一个r阶子式不为零,而所有阶数大于r的子式全为零. 不妨设矩阵 A 的前 r 行、 r 列构成的 r 阶子式是非零子式,

$$D_r = \begin{vmatrix} a_{11} & \cdots & a_{1r} \\ \vdots & \vdots & \vdots \\ a_{r1} & \cdots & a_{rr} \end{vmatrix}$$

$$\neq 0.$$



## **>>>** 四、向量组的秩与矩阵的秩的关系

下面我们证明矩阵 A 的前  $\Gamma$  个列向量就是矩阵 A 的列向量组的一个极大无关组从而有  $R_{col} = R(A)$ .

由
$$\begin{vmatrix} a_{11} & \cdots & a_{1r} \\ \vdots & \vdots & \vdots \\ a_{r1} & \cdots & a_{rr} \end{vmatrix} \neq 0$$
知齐次线性方程组

$$\begin{pmatrix} a_{11} & \cdots & a_{1r} \\ \vdots & \vdots & \vdots \\ a_{r1} & \cdots & a_{rr} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_r \end{pmatrix} = \mathbf{0}$$
 (1) 只有零解,

因而向量组
$$\alpha'_j = \begin{pmatrix} a_{1j} \\ \vdots \\ a_{rj} \end{pmatrix}$$
  $(j=1,2,\cdots,r)$  线性无关. 又因为齐次线性方程组

$$\begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1r} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{r1} & a_{r2} & \cdots & a_{rr} \\ a_{r+1,1} & a_{r+1,2} & \cdots & a_{r+1,r} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mr} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_r \end{pmatrix} = \mathbf{0}$$
(2) 的解一定是方程组(1)的解,



由方程组(1)只有零解可知, 齐次线性方程组(2)一定也只有零解,

所以(由向量组
$$\alpha_j' = \begin{pmatrix} a_{1j} \\ \vdots \\ a_{rj} \end{pmatrix}$$
  $(j=1,2,\cdots,r)$ 的每个向量填加若干分量所得的)向量组 $\alpha_1,\alpha_2,\cdots,\alpha_r$ 也线性无关.

接下来证明矩阵 A 的每一个列向量  $\alpha_k$   $(k=1,2,\cdots,n)$  均可由  $\alpha_1,\alpha_2,\cdots,\alpha_r$  线性表示.

当 $1 \le k \le r$  时,显然 $\alpha_k$  可由 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r$ 线性表示。当 $r+1 \le k \le n$  时,构作矩阵

$$A' = (\alpha_1, \dots, \alpha_r, \alpha_k) \\ = \begin{pmatrix} a_{11} & \cdots & a_{1r} & a_{1k} \\ a_{21} & \cdots & a_{2r} & a_{2k} \\ \vdots & & \vdots & \vdots \\ a_{m1} & \cdots & a_{mr} & a_{mk} \end{pmatrix},$$

A' 中的所有子式均是A 中的子式.

从而A'中存在一个不为零的r阶子式 $D_r$ ,所有r+1阶子式均为零,因此R(A')=r.



# **四、向量组的秩与矩阵的秩的关系**

考虑齐次线性方程组

$$\begin{pmatrix} a_{11} & \cdots & a_{1r} & a_{1k} \\ a_{21} & \cdots & a_{2r} & a_{2k} \\ \vdots & & \vdots & \vdots \\ a_{m1} & \cdots & a_{mr} & a_{mk} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_{r+1} \end{pmatrix}$$

$$= 0.$$

由于系数矩阵的秩R(A')=r, 小于未知量的个数r+1,

所以该齐次线性方程组一定有非零解,

从而向量组 $\alpha_1, \dots, \alpha_r, \alpha_k$ 线性相关,因此, $\alpha_k$ 可由 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r$ 线性表示。

由以上的讨论可知,向量组 $\alpha_1, \dots, \alpha_r$ 就是矩阵A的列向量组的一个极大无关组,

从而有 $R_{col} = r = R(A)$ .

所以有 $R_{row} = R(A^T) = R(A)$ . 由于矩阵A 的行向量组是矩阵 $A^{T}$ 的列向量组,



# 四、向量组的秩与矩阵的秩的关系

承向量组 $\alpha_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ 3 \\ 0 \end{pmatrix}, \alpha_2 = \begin{pmatrix} -1 \\ -1 \\ -3 \\ 1 \end{pmatrix}, \alpha_3 = \begin{pmatrix} 5 \\ 0 \\ 15 \\ -10 \end{pmatrix}, \alpha_4 = \begin{pmatrix} -2 \\ 1 \\ -6 \\ 5 \end{pmatrix}, \alpha_5 = \begin{pmatrix} 2 \\ 0 \\ 5 \\ -4 \end{pmatrix}$ 

的秩和一个极大无关组,并把不属于极大无关组的向量用极大无关组线性表示.

解

令矩阵 $A = (\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3, \alpha_4, \alpha_5)$ , 对矩阵A 实施初等行变换化为行最简形矩阵R:

$$A = (\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3, \alpha_4, \alpha_5) = \begin{pmatrix} 1 & -1 & 5 & -2 & 2 \\ 2 & -1 & 0 & 1 & 0 \\ 3 & -3 & 15 & -6 & 5 \\ 0 & 1 & -10 & 5 & -4 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 1 & -1 & 5 & -2 & 2 \\ 0 & 1 & -10 & 5 & -4 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & -1 \\ 0 & 1 & -10 & 5 & -4 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 1 & 0 & -5 & 3 & 0 \\ 0 & 1 & -10 & 5 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$
$$= (\beta_1, \beta_2, \beta_3, \beta_4, \beta_5) = R_I$$

由 
$$R(\mathbf{R}) = 3$$
 可知  $R(\mathbf{A}) = 3$ .  $\mathbf{R}$  中的 3 阶非零子式为  $\begin{vmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{vmatrix} = 1 \neq 0$ ,



所以 $\beta_1, \beta_2, \beta_5$ 是 R 的列向量组的极大无关组, 且

$$\beta_3 = -5\beta_1 - 10\beta_2 + 0 \cdot \beta_5$$
,  $\beta_4 = 3\beta_1 + 5\beta_2 + 0 \cdot \beta_5$ .

由于向量组 $\alpha_1,\alpha_2,\alpha_3,\alpha_4,\alpha_5$ 与向量组 $\beta_1,\beta_2,\beta_3,\beta_4,\beta_5$ 有相同的线性相关性,

所以 $\alpha_1,\alpha_2,\alpha_5$ 是向量组 $\alpha_1,\alpha_2,\alpha_3,\alpha_4,\alpha_5$ 的极大无关组,

且有

$$\alpha_3 = -5\alpha_1 - 10\alpha_2 + 0 \cdot \alpha_5$$
,  $\alpha_4 = 3\alpha_1 + 5\alpha_2 + 0 \cdot \alpha_5$ .

# 目录/Contents











- 向量组及其线性组合
- 向量组的线性相关性
- 向量组的秩与矩阵的秩
- 线性方程组解的结构
- 向量空间

# 目录/Contents











# 线性方程组解的结构

- 一、线性方程组有解的判定定理
- 二、齐次线性方程组解的结构
- 三、矩阵秩的求法



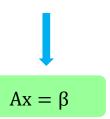
# n 元非齐次线性方程组

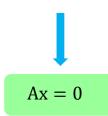
$$\begin{cases} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \dots + a_{1n}x_n = b_1 \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \dots + a_{2n}x_n = b_2 \\ \dots \\ a_{m1}x_1 + a_{m2}x_2 + \dots + a_{mn}x_n = b_m \end{cases}$$

#### n 元齐次线性方程组

$$\begin{cases} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \dots + a_{1n}x_n = 0 \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \dots + a_{2n}x_n = 0 \\ \dots \\ a_{m1}x_1 + a_{m2}x_2 + \dots + a_{mn}x_n = 0 \end{cases}$$

非齐次线性 方程组 🔯 🖺 的导出组





其中 
$$A = (\boldsymbol{\alpha}_1, \boldsymbol{\alpha}_2, \dots, \boldsymbol{\alpha}_n)$$
,  $\boldsymbol{\alpha}_j = \begin{pmatrix} a_{1j} \\ \vdots \\ a_{mj} \end{pmatrix}$   $(1 \le j \le n)$ ,  $\boldsymbol{\beta} = \begin{pmatrix} b_1 \\ \vdots \\ b_m \end{pmatrix}$ ,  $\boldsymbol{x} = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}$ .

增广矩阵记为  $\tilde{A} = (\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_n | \beta).$ 



- 定理 1 (1) 线性方程组  $\mathbf{A}\mathbf{x} = \boldsymbol{\beta}$  无解的充分必要条件是  $R(A) < R(\widetilde{A})$ ;
  - (2) 线性方程组  $\mathbf{A}\mathbf{x} = \boldsymbol{\beta}$  有解的充分必要条件是  $R(A) = R(\widehat{A})$ 且当 $R(A) = R(\tilde{A}) = n$ 时有唯一解,当 $R(A) = R(\tilde{A}) = r < n$ 时有无穷多解.

对增广矩阵 $\tilde{A}$ 实施初等行变换,化为行最简形矩阵 $\tilde{R}$ , 为叙述方便,不妨设 $\tilde{R}$ 为:

$$\tilde{R} \\ = \begin{pmatrix} 1 & 0 & \cdots & 0 & a'_{1,r+1} & \cdots & a'_{1n} & d_1 \\ 0 & 1 & \cdots & 0 & a'_{2,r+1} & \cdots & a'_{2n} & d_2 \\ \vdots & \vdots & & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & 1 & a'_{r,r+1} & \cdots & a'_{rn} & d_r \\ 0 & 0 & \cdots & 0 & 0 & \cdots & 0 & d_{r+1} \\ 0 & 0 & \cdots & 0 & 0 & \cdots & 0 & 0 \\ \vdots & \vdots & & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & 0 & 0 & \cdots & 0 & 0 \end{pmatrix},$$

于是,R的前n列就是系数矩阵的行最简形.



线性方程组 $Ax = \beta$ 无解的充分必要条件是 $\tilde{R}$ 的首元出现在 $\tilde{R}$ 的最后一列,即 $d_{r+1} \neq 0$ ,

此时
$$R(A) = r$$
,而 $R(\stackrel{\sim}{A}) = r+1$ .

而线性方程组 $Ax = \beta$ 一定有解的充分必要条件是R的首元不出现在R的最后一列, 即  $d_{r+1} = 0$ ,此时  $R(A) = R(\widetilde{A})$ . 且当  $R(A) = R(\widetilde{A}) = n$  时, $\widetilde{R}$  的首元的个数等于未知量的个数, 从而线性方程组 $Ax = \beta$ 有唯一解; 当 $R(A) = R(\widetilde{A}) = r < n$  时, 首元的个数小于未知量的个数, 线性方程组 $Ax = \beta$ 有无穷多解.

# 定理 3

- (1) 线性方程组Ax = 0 只有零解的充分必要条件是R(A) = n;
- (2) 线性方程组Ax = 0有非零解的充分必要条件是R(A) = r < n.

81

# **>>>** 一、线性方程组有解的判定定理

## 矩阵方程AX = B 有解的充分必要条件是R(A) = R(A,B).

# 证明

设A为 $m \times n$ 矩阵,B为 $m \times t$ 矩阵,X为 $n \times t$ 矩阵,将X和B按列分块,

记为 $X = (x_1, x_2, \dots, x_t)$ , $B = (\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_t)$ ,则矩阵方程AX = B等价于t个向量方程 $Ax_j = \beta_j (j = 1, 2, \dots, t)$ .

又设R(A)=r, 且A的行最简形为 $\tilde{A}$ , 则 $\tilde{A}$ 有r个非零行,且 $\tilde{A}$ 的后m-r行全为零.

 $(A,B) = (A,\beta_1,\beta_2,\cdots,\beta_t)^{\mathcal{T}} \left( \tilde{A}, \tilde{\beta}_1,\tilde{\beta}_2,\cdots,\tilde{\beta}_t \right),$ 再对分块矩阵(A,B)实施初等行变换,

于是 $(A, \boldsymbol{\beta}_j) \sim (\widetilde{A}, \widetilde{\boldsymbol{\beta}}_j) (j = 1, 2, \dots, t)$ .

因此, 矩阵方程AX = B有解  $\Leftrightarrow Ax_j = \beta_j (j = 1, 2, \dots, t)$ 有解  $\Leftrightarrow R(A, \beta_j) = R(A) (j = 1, 2, \dots, t)$ 

$$\Leftrightarrow \stackrel{\sim}{\beta_j} (j=1,2,\cdots,t)$$
的后 $m-r$ 个元全为零  $\Leftrightarrow \left(\stackrel{\sim}{\beta_1},\stackrel{\sim}{\beta_2},\cdots,\stackrel{\sim}{\beta_t}\right)$ 的后 $m-r$ 行全为零

$$\Leftrightarrow R(A, B) = r = R(A).$$



例 1 已知向量组
$$_{A:\alpha_1} = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ -1 \end{pmatrix}, \alpha_2 = \begin{pmatrix} -1 \\ 1 \\ 2 \end{pmatrix}, \alpha_3 = \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ 5 \end{pmatrix}$$
和 $_{B:\beta_1} = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}, \beta_2 = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}, \beta_3 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}, 证明: 向量组A和向量组B等价.$ 

### 证明

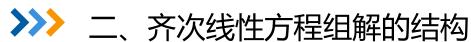
令矩阵 $A = (\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3)$ ,  $B = (\beta_1, \beta_2, \beta_3)$ . 要证明向量组 $A : \alpha_1, \alpha_2, \alpha_3$ 和向量组 $B : \beta_1, \beta_2, \beta_3$ 等价,

只需证明矩阵方程AX = B = BY = A均有解,也就是要证明R(A) = R(A,B)且R(B) = R(B,A).

而R(A,B)=R(B,A), 于是需要证明R(A)=R(B)=R(A,B)即可.由

$$(A,B) = (\alpha_1,\alpha_2,\alpha_3|\beta_1,\beta_2,\beta_3) = \begin{pmatrix} 1 & -1 & 1 & 1 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 2 & 1 & 1 & 0 \\ -1 & 2 & 5 & 0 & 1 & 1 \end{pmatrix} \sim \begin{pmatrix} 1 & -1 & 1 & 1 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 2 & 1 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 4 & 0 & 0 & 2 \end{pmatrix}$$

可知R(A) = R(A,B) = 3,另外单独计算矩阵B的秩得R(B) = 3,所以这两个向量组等价.



如果 $x_1 = k_1, x_2 = k_2, \dots, x_n = k_n$ 是方程组Ax = 0的解,则向量

$$=\begin{pmatrix}k_1\\k_2\\\vdots\\k_n\end{pmatrix}$$

称为方程组Ax = 0的解向量,也称为Ax = 0的解.

记方程组Ax = 0的解向量的全体所成的集合为S, 即

$$S = \{\xi | A\xi = 0\},\,$$

我们来讨论方程组Ax=0的解向量的性质,以及向量组S的秩和极大无关组.



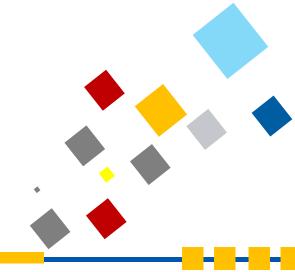
性质 1 设 $\alpha$ ,  $\beta$  为 Ax = 0 的任意的两个解,则 $\alpha + \beta$  仍为 Ax = 0 的解.

证明

由 $\alpha, \beta$ 均为Ax=0的解,有 $A\alpha=0$ , $A\beta=0$ ,于是

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

所以 $\alpha + \beta$ 仍为Ax = 0的解.



性质 2 设  $\alpha$  为 Ax = 0 的任意解,则对任意实数 k ,  $k\alpha$  仍为 Ax = 0 的解.

证明

由 $\alpha$ 为Ax=0的解,有 $A\alpha=0$ .于是对于任意数k,有

$$A(k\alpha) = k(A\alpha) = k0 = 0,$$

所以 $k\alpha$  仍为Ax=0的解.



若 $\alpha_1,\alpha_2,\cdots,\alpha_t$ 都是齐次线性方程组Ax=0的解,则对于任意一组数 $k_1,k_2,\cdots,k_t$ ,

线性组合

$$k_1\alpha_1 + k_2\alpha_2 + \dots + k_t\alpha_t \tag{*}$$

仍为Ax=0的解.

因此,在Ax = 0有非零解的情况下,如果向量组 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r$ 是解集S的极大无关组,

则表达式(\*)称为方程组Ax = 0的通解.

齐次线性方程组的解集S的极大无关组称为齐次线性方程组的基础解系.



定理 4 设  $m \times n$  矩阵 A 的秩 R(A) = r < n,则 n 元齐次线性方程组 Ax = 0 一定有基础 解系,并且基础解系中所含向量的个数为n-r,从而解集S的秩 $R_s=n-r$ .

由于矩阵A的秩R(A) = r < n,不妨设矩阵A的前r个列向量线性无关, 证明

矩阵R 对应的方程组为:

$$\begin{cases} x_1 + c_{1,r+1}x_{r+1} + \dots + c_{1n}x_n = 0, \\ x_2 + c_{2,r+1}x_{r+1} + \dots + c_{2n}x_n = 0, \\ \dots & \dots & \dots \\ x_r + c_{r,r+1}x_{r+1} + \dots + c_{rn}x_n = 0. \end{cases}$$



将矩阵R 的非零行的首元对应的未知量看成固定未知量,留在等号的左端,其余的未知量看 成自由未知量,放在等号右端,

#### 上面的方程组写为:

$$\Leftrightarrow \begin{pmatrix} x_{r+1} \\ x_{r+2} \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}$$
分别取

代入方程组(\*\*),相应地有

$$\begin{cases} x_{1} = -c_{1,r+1}x_{r+1} - \dots - c_{1n}x_{n}, \\ x_{2} = -c_{2,r+1}x_{r+1} - \dots - c_{2n}x_{n}, \\ \dots & \dots & \dots \\ x_{r} = -c_{r,r+1}x_{r+1} - \dots - c_{rn}x_{n}. \end{cases}$$

$$\begin{pmatrix} 1\\0\\0\\\vdots\\0\\0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0\\1\\0\\\vdots\\0\\0 \end{pmatrix}, \dots, \begin{pmatrix} 0\\0\\0\\\vdots\\0\\1 \end{pmatrix}$$

$$\frac{1}{2} n - r \uparrow \\ (***)$$

$$\begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_r \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -c_{1,r+1} \\ -c_{2,r+1} \\ \vdots \\ -c_{r,r+1} \end{pmatrix}, \quad \begin{pmatrix} -c_{1,r+2} \\ -c_{2,r+2} \\ \vdots \\ -c_{r,r+2} \end{pmatrix}, \dots, \begin{pmatrix} -c_{1n} \\ -c_{2n} \\ \vdots \\ -c_{rn} \end{pmatrix}.$$



$$\xi_1 = \begin{pmatrix} -c_{1,r+1} \\ -c_{2,r+1} \\ \vdots \\ -c_{r,r+1} \\ 1 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}, \quad \xi_2 = \begin{pmatrix} -c_{1,r+2} \\ -c_{2,r+2} \\ \vdots \\ -c_{r,r+2} \\ 0 \\ 1 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}, \; \cdots, \; \xi_{n-r} = \begin{pmatrix} -c_{1n} \\ -c_{2n} \\ \vdots \\ -c_{rn} \\ 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 1 \end{pmatrix}.$$

于是,得到n-r个解向量:

下面我们证明向量组 $\xi_1,\xi_2,\cdots,\xi_{n-r}$ 就是n元齐次线性方程组Ax=0的基础解系.

由于向量 $\xi_1,\xi_2,\dots,\xi_{n-r}$ 可看成是表达式(\*\*\*)中的n-r个向量分别添加了r个分量后所得到,

而表达式(\*\*\*)中的n-r个 向量线性无关, 从而向量 $\xi_1,\xi_2,\dots,\xi_{n-r}$ 也是线性无关的.

因此只需证明: 齐次线性方程组的任一解向量都可由 $\xi_1,\xi_2,\dots,\xi_{n-r}$ 线性表示.

假设
$$n$$
元齐次线性方程组 $Ax = 0$ 的任 $-$ 解向量:  $\eta = \begin{pmatrix} \kappa_1 \\ k_2 \\ \vdots \\ k_n \end{pmatrix}$ 



#### 则 $k_1,k_2,\cdots,k_n$ 一定会满足方程组(\*\*), 即:

$$\begin{cases} k_1 = -c_{1,r+1}k_{r+1} - \dots - c_{1n}k_n, \\ k_2 = -c_{2,r+1}k_{r+1} - \dots - c_{2n}k_n, \\ \dots & \dots & \dots \\ k_r = -c_{r,r+1}k_{r+1} - \dots - c_{rn}k_n. \end{cases}$$

于是,

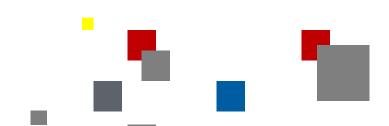
$$\eta = \begin{pmatrix} k_1 \\ k_2 \\ \vdots \\ k_r \\ k_{r+1} \\ k_{r+2} \\ \vdots \\ k_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -c_{1,r+1}k_{r+1} - \cdots - c_{1n}k_n \\ -c_{2,r+1}k_{r+1} - \cdots - c_{2n}k_n \\ \vdots \\ -c_{r,r+1}k_{r+1} - \cdots - c_{rn}k_n \\ k_{r+1} \\ k_{r+2} \\ \vdots \\ k_n \end{pmatrix} = k_{r+1} \begin{pmatrix} -c_{1,r+1} \\ -c_{2,r+1} \\ \vdots \\ -c_{r,r+1} \\ 1 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix} + k_{r+2} \begin{pmatrix} -c_{1,r+2} \\ -c_{2,r+2} \\ \vdots \\ -c_{r,r+2} \\ 0 \\ 1 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix} + \cdots + k_n \begin{pmatrix} -c_{1n} \\ -c_{2n} \\ \vdots \\ -c_{rn} \\ 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 1 \end{pmatrix}.$$

即任一解向量 $\eta$ 均可由 $\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_{n-r}$ 线性表示  $\eta = k_{r+1}\xi_1 + k_{r+2}\xi_2 + \dots + k_n\xi_{n-r}$ .

所以向量组 $\xi_1,\xi_2,\dots,\xi_{n-r}$ 就是n元齐次线性方程组Ax=0的基础解系.



例 2 求齐次线性方程组 $\begin{cases} x_1 + x_2 + x_3 & -2x_5 = 0 \\ 2x_1 + 2x_2 + x_3 + 2x_4 - 3x_5 = 0 \\ x_1 + x_2 + 3x_3 - 4x_4 - 4x_5 = 0 \end{cases}$ 的基础解系.



# 解

对系数矩阵 A 实施初等行变换,化为行最简形矩阵 R:

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 & 0 & -2 \\ 2 & 2 & 1 & 2 & -3 \\ 1 & 1 & 3 & -4 & -4 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 & 0 & -2 \\ 0 & 0 & -1 & 2 & 1 \\ 0 & 0 & 2 & -4 & -2 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 1 & 1 & 0 & 2 & -1 \\ 0 & 0 & 1 & -2 & -1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} = R,$$

由于R(A)=2<5, 所以该齐次线性方程组有非零解.

R 对应的方程组为:

$$\begin{cases} x_1 + x_2 + 2x_4 - x_5 = 0, \\ x_3 - 2x_4 - x_5 = 0. \end{cases}$$

行最简形矩阵 R 的首元在第<sup>1</sup>列和第<sup>3</sup>列,所以自由未知量为 $x_2, x_4, x_5$ .

将自由未知量移至等号右端,有 
$$\begin{cases} x_1 = -x_2 - 2x_4 + x_5, \\ x_3 = 2x_4 + x_5. \end{cases}$$



分别取 
$$\begin{pmatrix} x_2 \\ x_4 \\ x_5 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}$$
,  $\begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}$ ,  $\begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}$ 

代入上式, 依次得  $\binom{x_1}{x_3} = \binom{-1}{0}, \binom{-2}{2}, \binom{1}{1}$ .

# 1 从而基础解系为:

$$\xi_1 = \begin{pmatrix} -1\\1\\0\\0\\0 \end{pmatrix}, \quad \xi_2 = \begin{pmatrix} -2\\0\\2\\1\\0 \end{pmatrix}, \quad \xi_3 = \begin{pmatrix} 1\\0\\1\\0\\1 \end{pmatrix}.$$

# 2 原方程组的通解为:

$$\mathbf{x} = k_1 \xi_1 + k_2 \xi_2 + k_3 \xi_3.$$



# 三、非齐次线性方程组解的结构

性质 3 设 $\xi$ , $\eta$ 是  $Ax = \beta$  的任意两个解,则 $\xi - \eta$ 是导出组Ax = 0的解.

证明

因为 $\xi$ , $\eta$ 是 $Ax = \beta$ 的任意两个解,即: $A\xi = \beta$ ,  $A\eta = \beta$ , 所以

$$A(\xi - \eta) = A\xi - A\eta = \beta - \beta = 0,$$

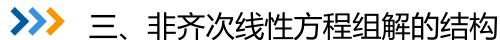
即:  $\alpha - \beta$ 是导出组Ax = 0的解.

性质 4 设  $\xi = Ax = \beta$  的任意解,  $\eta$  是导出组 Ax = 0 的任意解,则  $\xi + \eta$  是  $Ax = \beta$  的解.

由题设可知,  $A\xi = \beta$ ,  $A\eta = 0$ . 于是, 证明

$$A(\xi + \eta) = A\xi + A\eta = \beta + 0 = \beta,$$

即:  $\xi + \eta = Ax = \beta$ 的解.



如果 $\eta$  是非齐次线性方程组 $Ax = \beta$  任意给定的一个解(通常称为特解), 定理 5

 $\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_{n-r}$  是其导出组Ax = 0 的一个基础解系,则非齐次线性方程组 $Ax = \beta$ 的通解可以表示为:

$$x = k_1 \xi_1 + k_2 \xi_2 + \dots + k_{n-r} \xi_{n-r} + \eta$$
, 其中  $k_1, k_2, \dots, k_{n-r}$  是任意实数.

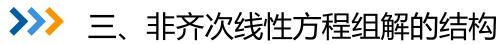
由性质 4 可知, $k_1\xi_1 + k_2\xi_2 + \cdots + k_{n-r}\xi_{n-r} + \eta$  确实是非齐次线性方程组 $Ax = \beta$ 的解.

下面证明 $Ax = \beta$ 的任一解都能写成这种形式。 证明

设 $\gamma$  是非齐次线性方程组 $Ax = \beta$ 的任 $\gamma$  则 $\gamma - \eta$  是导出组Ax = 0的解,

从而存在一组数 $k_1, k_2, \dots, k_{n-r}$ , 使得  $\gamma - \eta = k_1 \xi_1 + k_2 \xi_2 + \dots + k_{n-r} \xi_{n-r}$ , 因此,

$$\gamma = k_1 \xi_1 + k_2 \xi_2 + \dots + k_{n-r} \xi_{n-r} + \eta.$$



推论 在非齐次线性方程组 $Ax = \beta$ 有解的情形下,解唯一的充分必要条件是它的导出 组Ax = 0只有零解.

#### 证明 (充分性)

假设方程组 $Ax = \beta$ 有两个不同的解,则这两个解的差就是导出组Ax = 0的一个非零解,

与导出组Ax=0只有零解矛盾. 所以由导出组Ax=0只有零解可知方程组 $Ax=\beta$ 有唯一解.

(必要性)

设非齐次线性方程组 $Ax = \beta$ 有唯一解 $\eta$ . 假设导出组Ax = 0有非零解 $\gamma$ , 则 $\gamma + \eta$ 是方程组 $Ax = \beta$ 的异于 $\eta$  的另一个解,这与方程组 $Ax = \beta$ 有唯一解矛盾. 所以导出组Ax=0只有零解.



# >>> 三、非齐次线性方程组解的结构

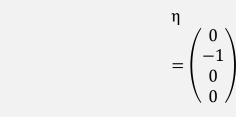
# 行最简形矩阵 $\widetilde{R}$ 的首元在第1列和第2列, 所以自由未知量为 $x_3, x_4$ .

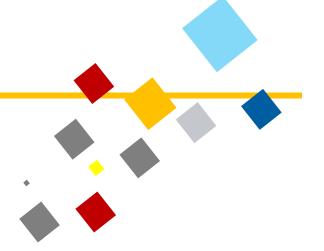
于是有

$$\begin{cases} x_1 = -3x_3, \\ x_2 = -x_3 - 2x_4 - 1. \end{cases}$$



于是得原方程组的一个特解为:





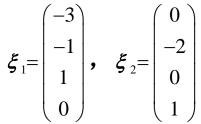


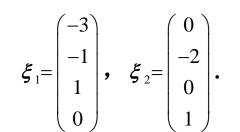
# >>> 三、非齐次线性方程组解的结构

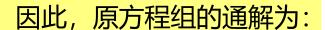
 $x_1 = -3x_3$ , 再写出方程组 $x_2 = -x_2 - 2x_4 - 1$ 导出组:

$$\begin{cases} x_1 = -3x_3, \\ x_2 = -x_3 - 2x_4, \end{cases}$$

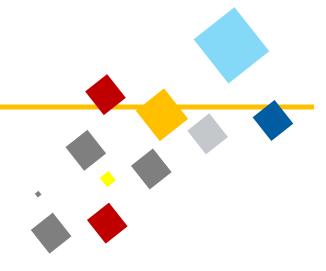
分别令
$$\begin{pmatrix} x_3 \\ x_4 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix}$$
和 $\begin{pmatrix} x_3 \\ x_4 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix}$ ,代入导出组,得到导出组的基础解系为:







 $x = k_1 \xi_1 + k_2 \xi_2 + \eta$ ,  $k_1, k_2$ 为任意常数.



# 目录/Contents











- 向量组及其线性组合
- 向量组的线性相关性
- 向量组的秩与矩阵的秩
- 线性方程组解的结构

向量空间













# 向量空间

- 一、向量空间及其子空间
- 二、向量空间的基、维数与坐标
- 三、基变换与坐标变换



定义 1 设 $V \in \mathbb{R}$  维向量的集合,如果对于任意 $\alpha \in V$  ,  $\beta \in V$  , 都有 $\alpha + \beta \in V$  ,

则称V对向量的加法封闭;

如果对任意 $\alpha \in V$ 及任意 $k \in \mathbb{R}$ ,都有 $k\alpha \in V$ , 则称V 对向量的数乘封闭.

例1 集合 $^{V_1} = \left\{ \begin{vmatrix} a_2 \\ a_2 \\ \vdots \\ a_n \end{vmatrix} a_2, \dots, a_n \in \mathbf{R} \right\}$ ,对任意 $^{\alpha} = \begin{pmatrix} 0 \\ a_2 \\ \vdots \\ a_n \end{vmatrix} \in V$ , $^{\beta} = \begin{pmatrix} 0 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_n \end{vmatrix} \in V$ ,任意 $^{k} \in \mathbf{R}$ ,有

$$\alpha + \beta = \begin{pmatrix} 0 \\ a_2 \\ \vdots \\ a_n \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} 0 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ a_2 + b_2 \\ \vdots \\ a_n + b_n \end{pmatrix} \in V, \qquad k\alpha = k \begin{pmatrix} 0 \\ a_2 \\ \vdots \\ a_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ ka_2 \\ \vdots \\ ka_n \end{pmatrix} \in V,$$

所以 $^{V}$ 对向量的加法和数乘运算封闭.



# 例2

集合
$$^{V_2} = \left\{ \begin{bmatrix} 1 \\ a_2 \\ \vdots \\ a_n \end{bmatrix} | a_2, \dots, a_n \in \mathbf{R} \right\}$$
,对任意 $^{\alpha} = \begin{bmatrix} 1 \\ a_2 \\ \vdots \\ a_n \end{bmatrix} \in V$ , $^{\beta} = \begin{bmatrix} 1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_n \end{bmatrix} \in V$ ,任意 $^{k} \in \mathbf{R}$ ,有

$$\alpha + \beta = \begin{pmatrix} 1 \\ a_2 \\ \vdots \\ a_n \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} 1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 2 \\ a_2 + b_2 \\ \vdots \\ a_n + b_n \end{pmatrix} \notin V, \qquad k\alpha = k \begin{pmatrix} 1 \\ a_2 \\ \vdots \\ a_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} k \\ ka_2 \\ \vdots \\ ka_n \end{pmatrix} \notin V(k \neq 0),$$

所以 $V_2$ 对向量的加法和数乘运算均不封闭.





定义 2 设 $^{V}$  是  $^{n}$  维向量的集合, 且 $^{V}$  非空, 如果 $^{V}$  对向量的加法和数乘两种运算都封闭, 则称集合 / 为向量空间.

例如,例 1、例 2 中的集合均为非空的,因为 $0=\begin{vmatrix} 0\\0\\\vdots\\0\end{vmatrix} \in V_1$ , $e_1=\begin{vmatrix} 0\\0\\\vdots\\0\end{vmatrix} \in V_2$ .

但是 $V_1$ 对向量的加法和数乘运算封闭, 所以 $V_1$ 是向量空间,

但是 $V_2$ 对向量的加法和数乘运算均不封闭,所以 $V_2$ 不是向量空间.

例3

$$n$$
 维向量的全体组成的集合 
$$\mathbb{R}^n = \left\{ \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} \middle| x_1, x_2, \cdots, x_n \in \mathbb{R} \right\}$$

对向量的加法和数乘运算均封闭, 所以是一个向量空间.



例4

n 元齐次线性方程组的解集  $S = \{x | Ax = 0\}$  对向量的加法和数乘运算封闭,

所以是一个向量空间. 这个向量空间我们称为齐次线性方程组的解空间.

例5

n 元非齐次线性方程组的解集  $S = \{x | Ax = \beta\}$  不是一个向量空间,这是由于,



如果非齐次线性方程组无解,则解集5是一个空集,从而不是向量空间;



如果解集 S 是非空的,则对任意的  $\eta \in S$  以及任意常数  $k \neq 1$  ,  $A(k\eta) = k(A\eta) = k\beta \neq \beta$ .



例 6 设 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s \in \mathbb{R}^n$ , 我们将向量组 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s$  所有可能的线性组合 $k_1\alpha_1 + k_2\alpha_2 + \dots + k_s\alpha_s$  构成的集 会记为  $\mathfrak{L}(\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_s) = \{\alpha = k_1\alpha_1 + k_2\alpha_2 + \cdots + k_s\alpha_s | k_1, k_2, \cdots, k_s \in \mathbb{R}\},$ 

容易验证, $L(\alpha_1,\alpha_2,\dots,\alpha_s)$ 是一个向量空间,我们称之为由向量组 $\alpha_1,\alpha_2,\dots,\alpha_s$ 所张成的向量空间.

# 性质3

设有向量空间 $V_1 \subseteq V_2$ ,如果 $V_1 \subseteq V_2$  (即 $V_1 \neq V_2$ 的子集),则称向量空间 $V_1 \neq V_2$ 的子空间.

例如, 例 1 中的向量空间 $V_{i}$ 、例 4 中的向量空间S 均为 n 维向量空间 $\mathbb{R}^{n}$  的子空间. 对于任何由 $^n$ 维向量组成的集合 $^V$ ,总有 $^V \subseteq \mathbf{R}^n$ , 所以只要 $^V$ 是向量空间, 那么V就是 $\mathbf{R}^n$ 的子空间.



# 二、向量空间的基、维数与坐标

定义 4 向量空间 V 中的  $\Gamma$  个向量  $\alpha_1,\alpha_2,\cdots,\alpha_r$  如果满足下列条件:

- $\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_r$ 线性无关;
- 向量空间V 中任一向量都可以由 $\alpha_1,\alpha_2,\cdots,\alpha_r$ 线性表示,则称 $\alpha_1,\alpha_2,\cdots,\alpha_r$ 为向量空间V的一个基.

数 r 称为向量空间的维数,记为  $\dim(V) = r$ ,并称 r 为 r 维向量空间. 向量空间 / 如果只含有一个零向量,则这个向量空间没有基,它的维数为0.

例7 向量组

$$\mathbf{e}_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}, \mathbf{e}_2 = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}, \cdots, \mathbf{e}_n = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 1 \end{pmatrix}$$

就是 $\mathbf{R}^n$ 的一个基

因此,  $dim(\mathbf{R}^n) = n$ .  $\mathbf{R}^n$  称为n维向量空间.



# **>>>** 二、向量空间的基、维数与坐标

#### 向量空间

$$V_1 = \left\{ \begin{pmatrix} 0 \\ a_2 \\ \vdots \\ a_n \end{pmatrix} \middle| a_2, \cdots, a_n \in \mathbb{R} \right\} \qquad \qquad \text{in } \mathbb{R}$$

所以 $V_1$ 是n-1维向量空间.

如果n元齐次线性方程组Ax=0的系数矩阵的秩R(A)=r,它的基础解系为 $\xi_1,\xi_2,\dots,\xi_{n-r}$ ,

则 $\xi_1,\xi_2,\cdots,\xi_{n-r}$ 就是解空间S的基,解空间S的维数为 $\dim(S)=n-r=n-R(A)$ .

#### 向量空间

$$\mathfrak{L}(\alpha_1,\alpha_2,\cdots,\alpha_s) = \{\alpha = k_1\alpha_1 + k_2\alpha_2 + \cdots + k_s\alpha_s | k_1,k_2,\cdots,k_s \in \mathbb{R}\}$$
 与向量组 $\alpha_1,\alpha_2,\cdots,\alpha_s$ 等价,

因此向量组 $\alpha_1,\alpha_2,\dots,\alpha_s$ 的极大无关组就是向量空间 $\iota(\alpha_1,\alpha_2,\dots,\alpha_s)$ 的基,

向量组 $\alpha_1,\alpha_2,\dots,\alpha_s$ 的秩就是向量空间 $L(\alpha_1,\alpha_2,\dots,\alpha_s)$ 的维数.



# **>>>** 二、向量空间的基、维数与坐标

# 命题1

如果 $\alpha_1,\alpha_2,\cdots,\alpha_r$ 是向量空间V的一个基,则V中任一向量 $\beta$ 均可以由 $\alpha_1,\alpha_2,\cdots,\alpha_r$ 唯一线性表示.

证明 由基的定义可知, V 中任一向量 $\beta$  均可以由 $\alpha_1,\alpha_2,\cdots,\alpha_r$ 线性表示.

下面证明表示式是唯一的.

设存在数 $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_r$ 及 $\mu_1, \mu_2, \dots, \mu_r$ ,

使得  $\beta = \lambda_1 \alpha_1 + \lambda_2 \alpha_2 + \dots + \lambda_r \alpha_r$  以及  $\beta = \mu_1 \alpha_1 + \mu_2 \alpha_2 + \dots + \mu_r \alpha_r$ ,

两式相减得  $0 = (\lambda_1 - \mu_1)\alpha_1 + (\lambda_2 - \mu_2)\alpha_2 + \dots + (\lambda_r - \mu_r)\alpha_r.$ 

由基 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r$ 线性无关可得  $\lambda_1 = \mu_1, \lambda_2 = \mu_2, \dots, \lambda_r = \mu_r$ ,

因此向量 $\beta$ 可由 $\alpha_1,\alpha_2,\cdots,\alpha_r$ 唯一的线性表示.



# 二、向量空间的基、维数与坐标

定义 5 设 $\alpha_1,\alpha_2,...,\alpha_r$ 是向量空间V的一个基,如果V中任一向量 $\beta$ 可唯一线性表示为

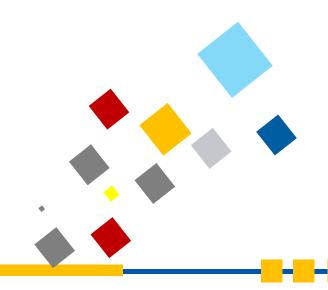
$$\beta = \lambda_1 \alpha_1 + \lambda_2 \alpha_2 + \dots + \lambda_r \alpha_r,$$

则称常数 $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_r$ 为向量 $\boldsymbol{\beta}$  在基 $\boldsymbol{\alpha}_1, \boldsymbol{\alpha}_2, \dots, \boldsymbol{\alpha}_r$ 下的坐标.

取  $\mathbf{R}^n$  的一个基为  $e_1, e_2, \dots, e_n$  , 则  $\mathbf{R}^n$  中任一向量

$$\alpha = \begin{pmatrix} a_1 \\ a_2 \\ \vdots \\ a_n \end{pmatrix}$$

在基 $e_1, e_2, \dots, e_n$ 下的坐标就是向量 $\alpha$ 的n个分量 $a_1, a_2, \dots, a_n$ .





# **>>>** 二、向量空间的基、维数与坐标

例8

验证
$$\alpha_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}, \alpha_2 = \begin{pmatrix} 2 \\ 1 \\ -1 \end{pmatrix}, \alpha_3 = \begin{pmatrix} -1 \\ 1 \\ -3 \end{pmatrix}$$
是 $\mathbf{R}^3$ 的一个基,并求向量 $\beta = \begin{pmatrix} 2 \\ -1 \\ 6 \end{pmatrix}$ 在这组基下的坐标.

解

要验证 $\alpha_1,\alpha_2,\alpha_3$ 是**R**<sup>3</sup>的一组基,只要验证 $\alpha_1,\alpha_2,\alpha_3$ 线性无关,也就是只要验证 $(\alpha_1,\alpha_2,\alpha_3)^{r} E$ 即可.

设 $\beta$ 在这组基下的坐标为 $X_1, X_2, X_3$ , 即 $(\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3)$  $\begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x \end{pmatrix} = \beta$ , 记作 $Ax = \beta$ .

对矩阵 $(A|\beta)$ 作行初等变换,若A能变成E,则 $\alpha_1,\alpha_2,\alpha_3$ 是 $\mathbf{R}^3$ 的一组基,

且当A变成E时, $\beta$ 变成了 $x = A^{-1}\beta$ .

$$(A|\beta) = \begin{pmatrix} 1 & 2 & -1 & 2 \\ 0 & 1 & 1 & -1 \\ 1 & -1 & -3 & 6 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 1 & 2 & -1 & 2 \\ 0 & 1 & 1 & -1 \\ 0 & -3 & -2 & 4 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 1 & 2 & -1 & 2 \\ 0 & 1 & 1 & -1 \\ 0 & 0 & 1 & 1 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 7 \\ 0 & 1 & 0 & -2 \\ 0 & 0 & 1 & 1 \end{pmatrix},$$

因为  $A = (\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3)^T \sim E$ ,所以  $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3 \in \mathbb{R}^3$  的一个基,且向量  $\beta = \begin{pmatrix} 2 \\ -1 \\ 6 \end{pmatrix}$  在这组基下的坐标为  $\begin{pmatrix} 1 \\ -2 \\ 1 \end{pmatrix}$ .



# **三**、基变换与坐标变换

定义 6 设 $\alpha_1,\alpha_2,\dots,\alpha_n$ 与 $\beta_1,\beta_2,\dots,\beta_n$ 是n维向量空间V的两个基,存在系数矩阵 $P_{n\times n}$ ,使得

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

矩阵 $P_{n\times n}$  称为从基 $\alpha_1,\alpha_2,\cdots,\alpha_n$ 到基 $\beta_1,\beta_2,\cdots,\beta_n$ 的过渡矩阵.

显然,从基 $\alpha_1,\alpha_2,\dots,\alpha_n$ 到基 $\beta_1,\beta_2,\dots,\beta_n$ 的过渡矩阵 $P_{n\times n}$ 是可逆矩阵.

过渡矩阵P.

记矩阵 $A = (\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3)$ ,  $B = (\beta_1, \beta_2, \beta_3)$ , 则从自然基 $e_1, e_2, e_3$ 到基 $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3$ 的过渡矩阵就是A,

从基 $e_1, e_2, e_3$ 到基 $\beta_1, \beta_2, \beta_3$ 的过渡矩阵就是B.

 $(\beta_1, \beta_2, \beta_3) = (e_1, e_2, e_3) B = (\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3) A^{-1} B$ . 于是有:



# **>>>** 三、基变换与坐标变换

记 $P = A^{-1}B$ , 则矩阵P就是从基 $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3$ 到基 $\beta_1, \beta_2, \beta_3$ 的过渡矩阵.

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

因此,

$$P = A^{-1}B = \begin{pmatrix} 2 & 0 & 0 \\ -1 & 1 & -1 \\ -1 & 2 & 2 \end{pmatrix}.$$



# 三、基变换与坐标变换

 $_{\mathfrak{Q}}$   $\alpha_{1},\alpha_{2},\cdots,\alpha_{n}$ 与  $\beta_{1},\beta_{2},\cdots,\beta_{n}$ 是  $\mathbf{R}^{n}$  的 两 个 基 , 任一向量 $\alpha\in\mathbf{R}^{n}$  在基 $\alpha_{1},\alpha_{2},\cdots,\alpha_{n}$ 与基 $\beta_{1},\beta_{2},\cdots,\beta_{n}$ 

下的坐标分别为 $(x_1, x_2, \dots, x_n)^T$ 和 $(y_1, y_2, \dots, y_n)^T$ ,即

$$\boldsymbol{\alpha} = (\boldsymbol{\alpha}_1, \boldsymbol{\alpha}_2, \cdots, \boldsymbol{\alpha}_n) \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}, \quad \boldsymbol{\alpha} = (\boldsymbol{\beta}_1, \boldsymbol{\beta}_2, \cdots, \boldsymbol{\beta}_n) \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix}.$$

令矩阵 $A = (\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n)$ ,  $B = (\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_n)$ , 贝伯有  $A_{x_n}^{\binom{x_1}{y_2}} = B_{x_n}^{\binom{y_1}{y_2}}$ .

于是得到:

$$\begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} = \mathbf{A}^{-1} \mathbf{B} \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix} = \mathbf{P} \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix} \quad \overrightarrow{\mathbf{EX}} \quad \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix} = \mathbf{B}^{-1} \mathbf{A} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} = \mathbf{P}^{-1} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}.$$

其中 $P = A^{-1}B$  是从基 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$  到基 $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_n$  的过渡矩阵.

从坐标  $(y_1, y_2, \dots, y_n)^T$ 到坐标 $(x_1, x_2, \cdots, x_n)^T$ 的坐标变换公式

从坐标 $(x_1, x_2, \dots, x_n)^{\mathrm{T}}$ 到坐标  $(y_1, y_2, \dots, y_n)^T$ 的坐标变换公式



# >>> 三、基变换与坐标变换

# 例10

已知向量
$$\alpha \in \square$$
 3在基 $\alpha_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}$ ,  $\alpha_2 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}$ ,  $\alpha_3 = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}$  下的坐标是 $\begin{pmatrix} 8 \\ -2 \\ 4 \end{pmatrix}$ , 求 $\alpha$ 在基 $\beta_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ -2 \end{pmatrix}$ ,  $\beta_2 = \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ 3 \end{pmatrix}$ ,  $\beta_3 = \begin{pmatrix} -1 \\ 2 \\ 1 \end{pmatrix}$  下的坐标.

# 解

设 $\alpha$ 在基 $\beta_1,\beta_2,\beta_3$ 下的坐标为 $(y_1,y_2,y_3)^{\mathrm{T}}$ ,从基 $\alpha_1,\alpha_2,\alpha_3$ 到基 $\beta_1,\beta_2,\beta_3$ 的过渡矩阵为 $P = \begin{bmatrix} 2 & 0 & 0 \\ -1 & 1 & -1 \end{bmatrix}$ ,

易求得
$$P^{-1} = \begin{pmatrix} \frac{1}{2} & 0 & 0 \\ \frac{3}{8} & \frac{1}{2} & \frac{1}{4} \\ -\frac{1}{8} & -\frac{1}{2} & \frac{1}{4} \end{pmatrix}$$
, 于是 
$$\begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ y_3 \end{pmatrix} = P^{-1} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ y_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \frac{1}{2} & 0 & 0 \\ \frac{3}{8} & \frac{1}{2} & \frac{1}{4} \\ -\frac{1}{8} & -\frac{1}{2} & \frac{1}{4} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 8 \\ -2 \\ 4 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 4 \\ 3 \\ 1 \end{pmatrix}.$$

$$\begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ y_3 \end{pmatrix} = P^{-1} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \frac{1}{2} & 0 & 0 \\ \frac{3}{8} & \frac{1}{2} & \frac{1}{4} \\ -\frac{1}{8} & -\frac{1}{2} & \frac{1}{4} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 8 \\ -2 \\ 4 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 4 \\ 3 \\ 1 \end{pmatrix}.$$