# § 10 无关性、基与维数

向量空间的基底个数是否唯一

n维的空间,要有n个无关的向量才能有唯一的解

行是空间的维数 列是空间的向量数

一维、二维、三维空间的确切定义



#### 10.1 引言



给定  $A\mathbf{x} = \mathbf{0}$ . 其中  $A \neq m \times n$  阶矩阵,两个要素:

- (1) A 的列向量中无关向量个数(列秩) = A 的行向量中无关向量个 数(行秩) = 真正起作用方程个数 = r.
- (2)解空间中无关解向量个数 = s = 自由变量个数.

列空间的个数

零空间的个数 等式: r+s=n=A 的列数

等式直观地理解:给定r个方程,n个未知量,则能求出r个解, 剩下 n-r 个变量自由变化.

#### 10.1 引言

求解:  $A\mathbf{x} = \mathbf{0}$ .

行变换 列对换 
$$A \longrightarrow U_0 \longrightarrow R = \begin{pmatrix} I_r & F \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$$

设  $F = (c_{ij})_{r \times (n-r)}$ ,则  $R\mathbf{y} = \mathbf{0}$  有 n - r个无关解向量

$$\eta_1 = \begin{pmatrix} -c_{1,r+1} \\ \vdots \\ -c_{r,r+1} \\ 1 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}, \dots, \eta_{n-r} = \begin{pmatrix} -c_{1n} \\ \vdots \\ -c_{rn} \\ 0 \\ \vdots \\ 1 \end{pmatrix}.$$



#### 10.1 引言



设  $U_0$  的  $i_1, \dots, i_r$  列形如  $\begin{pmatrix} 0 \\ \vdots \\ 0 \\ 1 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}$ ,即  $i_k$  列 =  $\begin{pmatrix} 0 \\ \vdots \\ 0 \\ 1 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}$  第 k 分量

则  $P_{1,i_1}P_{2,i_2}\cdots P_{r,i_r}$  是  $U_0$  到 R 的列对换. 将  $\eta_1, \dots, \eta_r$  的  $i_1, \dots, i_r$  各分量变到  $1, \dots, r$  分量得 $\alpha_1, \dots, \alpha_r$  为  $A\mathbf{x} = \mathbf{0}$  的基础解系.



这次课我们确切刻划空间中无关向量个数的概念.

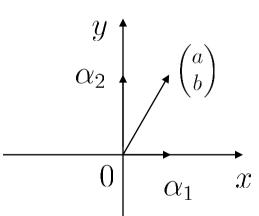
我们经常说  $\mathbb{R}^2$  是 2 维的,  $\mathbb{R}^3$  是 3 维的,这是因为我们可以在其中建立一个坐标系.

例如, $\mathbb{R}^2$  对应右边一个坐标系,它是 2 维的,

因为任一向量
$$\binom{a}{b} = \alpha_1 + \alpha_2$$

$$\alpha_1 = a \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix}, \, \alpha_2 = b \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix}.$$

而 
$$\binom{1}{0}$$
,  $\binom{0}{1}$  是  $x, y$  轴上两向量,线性无关.



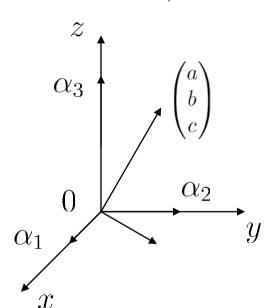


 $\mathbb{R}^3$  对应右边如图坐标系,任一向量  $\begin{pmatrix} a \\ b \\ c \end{pmatrix}$ 

可分解成 $\alpha_1 + \alpha_2 + \alpha_3$ ,

$$\alpha_1 = a \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} \quad \alpha_2 = b \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix} \quad \alpha_3 = c \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}$$

而
$$\begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}$$
,  $\begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}$ ,  $\begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}$  是  $x, y, z$  轴上无关三向量.





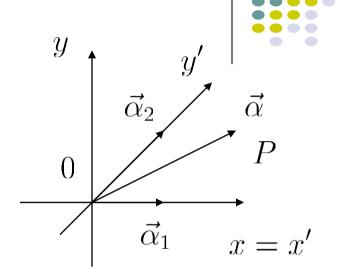
一般地,  $\mathbb{R}^n$  是一个 n 维向量空间, 因为

$$\textbf{(1)} \ \vec{e_1} = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}, \cdots, \vec{e_n} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 1 \end{pmatrix} 线性无关,构成一个  $n$  维坐标系, $\vec{e_i} \in \mathbb{R}^n$ .$$

(2)任一向量
$$\begin{pmatrix} a_1 \\ \vdots \\ a_n \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^n$$
 均是  $\vec{e_1}, \dots, \vec{e_n}$  的线性组合,

又例:  $\mathbb{R}^2$  中也可以用非直角坐标系,例如 x'y' 夹角  $45^\circ$ , xy 夹角  $90^\circ$ .

$$\vec{\alpha} = \begin{pmatrix} 2 \\ 1 \end{pmatrix}$$
 在  $x0y$  坐标系中.



在新坐标系 x'0y' 中,设 x', y' 轴上单位向量为 $\vec{e}_1, \vec{e}_2$ . 则  $\vec{\alpha}_1 = \vec{e}_1, \vec{\alpha}_2 = \sqrt{2}\vec{e}_2$ ,即  $\vec{\alpha} = \vec{e}_1 + \sqrt{2}\vec{e}_2$ ,我们说  $\vec{\alpha}$  对应点 P 在新坐标系下的坐标为 $(1, \sqrt{2})$ .

#### 10.3 无关性、基与维数



现在,我们推广  $\mathbb{R}^n$ 的维数到一般向量空间的维数(dimension).

定义:设 V 是一个向量空间,  $\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_n \in V$ ,  $\{\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_n\}$  是线性无关的(linearly independent)  $\iff$  若  $a_1\mathbf{v}_1 + \dots + a_n\mathbf{v}_n = \mathbf{0}$ , 其中  $a_i \in \mathbb{R}$ ,则  $a_1 = \dots = a_n = 0$ .

 $\{\mathbf v_1,\cdots,\mathbf v_n\}$ 是 V 的一个基(basis)  $\iff$ (1)  $\mathbf v_1,\cdots,\mathbf v_n$  线性无关;

(2)  $\forall \alpha \in V, \alpha \in \mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_n$  的线性组合.

我们说 V 的维数(dimension)是 n =基中向量个数.

(记作 dim V = n)

#### 10.3 无关性、基与维数



例: 
$$M_2(\mathbb{R}) = \left\{ \begin{pmatrix} a & b \\ c & d \end{pmatrix} | a, b, c, d \in \mathbb{R} \right\}$$
 是一个向量空间.

它有一个基
$$\left\{ \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 & 0 \\ 1 & 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} \right\}$$
, 基不唯一,

$$\left\{ \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 & 0 \\ 1 & 1 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} \right\}$$
 也是一个基.

$$dim M_2(\mathbb{R}) = 4.$$

#### 10.3 无关性、基与维数

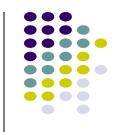


例:  $S = \{3 \times 3$  阶实对称阵 } 是一个向量空间,它有自然的一组基

$$\left\{ E_1 = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}, E_2 = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}, E_3 = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \end{pmatrix}, E_4 = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}, E_5 = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \end{pmatrix}, E_6 = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \right\}.$$

$$\forall \begin{pmatrix} a & b & c \\ b & d & e \\ c & e & f \end{pmatrix} = aE_1 + bE_2 + cE_3 + dE_4 + eE_5 + fE_6.$$

dim S = 6.



问题: 任两个基中向量一样多吗?

定理:设 V 是一个向量空间, $\{\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_n\}$  是一组基, $\{\mathbf{w}_1, \dots, \mathbf{w}_m\}$  是另一组基,则 m=n.

证明:假设 $m \neq n$ ,且m < n.根据基的定义,

 $= (\mathbf{v}_1, \cdots, \mathbf{v}_n) A$ 



同理,

$$\mathbf{v}_{1} = b_{11}\mathbf{w}_{1} + \dots + b_{1m}\mathbf{w}_{m}$$

$$\mathbf{v}_{2} = b_{21}\mathbf{w}_{1} + \dots + b_{2m}\mathbf{w}_{m}$$

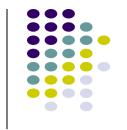
$$\vdots \qquad \vdots \qquad \vdots$$

$$\mathbf{v}_{n} = b_{n1}\mathbf{w}_{1} + \dots + b_{nm}\mathbf{w}_{m}$$

$$= (\mathbf{w}_{1}, \dots, \mathbf{w}_{m}) \begin{pmatrix} b_{11} & \dots & b_{n1} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ b_{1m} & \dots & b_{nm} \end{pmatrix}_{m \times n}$$

$$= (\mathbf{w}_{1}, \dots, \mathbf{w}_{m}) B$$

总结,我们有  $(\mathbf{w}_1, \dots, \mathbf{w}_m) = (\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_n) A$   $(\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_n) = (\mathbf{w}_1, \dots, \mathbf{w}_m) B.$ 



于是  $(\mathbf{w}_1, \dots, \mathbf{w}_m) = (\mathbf{w}_1, \dots, \mathbf{w}_m)BA, \ (\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_n) = (\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_n)AB.$ 

因为
$$\{\mathbf{w}_1, \dots, \mathbf{w}_m\}$$
和 $\{\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_n\}$  均线性无关,则  $BA = I_m, AB = I_n$ . 人  $\{\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_n\}$  均线性无关,则 但这不可能. 因为我们假设  $m < n$ ,则  $dim\ N(B) = n - r(B) \ge n - m > 0$ , 故  $B\mathbf{x} = \mathbf{0}$  有非零解,进而 $AB\mathbf{x} = \mathbf{0}$  有非零解,因此  $AB$  不可逆,  $AB \ne I_n$ .



命题:  $\mathbb{R}^n$  中任意 n+1 个向量线性相关.

证明:设 $\alpha_1, \dots, \alpha_{n+1}$ 为 $\mathbb{R}^n$ 中n+1个线性无关列向量,它可扩充成 $\mathbb{R}^n$ 中一组基,由前面定理,得证.

或直接证明:

$$(\alpha_1, \cdots, \alpha_{n+1}) \xrightarrow{\text{行变换}} (U_0)_{n \times (n+1)} \xrightarrow{\text{列对换}} R = \begin{pmatrix} I & F \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$$

R 不可能有 n+1 个无关列.



注:一般地,给定  $\mathbb{R}^n$ 中若干列向量  $\alpha_1, \dots, \alpha_m$ ,考虑矩阵

$$A = (\alpha_1, \cdots, \alpha_m) \xrightarrow{\text{free}} U_0$$

列线性无关,即 $\{\alpha_{i_1},\cdots,\alpha_{i_r}\}$ 是C(A)的一组基.

设 
$$rank U_0 = r$$
, 且  $i_1, \dots, i_r$  列为列向量  $\begin{pmatrix} 0 \\ \vdots \\ 0 \\ 1 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}$ , 则  $A$  的  $i_1, \dots, i_r$ 



例:设  $\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_n$  是  $\mathbb{R}^n$ 的一组基,A 是一个 $n \times n$  可逆矩阵,则  $A\mathbf{v}_1, \dots, A\mathbf{v}_n$  也是  $\mathbb{R}^n$ 的一组基.

证明: 设  $c_1 A \mathbf{v}_1 + \cdots + c_n A \mathbf{v}_n = \mathbf{0}, c_i \in \mathbb{R},$ 

则  $A(c_1\mathbf{v}_1 + \cdots + c_n\mathbf{v}_n) = \mathbf{0}.$ 

A 可逆  $\Longrightarrow c_1\mathbf{v}_1 + \cdots + c_n\mathbf{v}_n = \mathbf{0}.$ 

 $\{\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_n\}$  线性无关,则  $c_1 = \dots = c_n = 0$ .

因此,  $A\mathbf{v}_1, \dots, A\mathbf{v}_n$  线性无关.

任一向量 $\alpha \in \mathbb{R}^n, A^{-1}\alpha \in \mathbb{R}^n,$ 则  $\exists a_i \in \mathbb{R}, A^{-1}\alpha = a_1\mathbf{v}_1 + \cdots + a_n\mathbf{v}_n.$ 

 $\mathbb{P} \quad \alpha = a_1 A \mathbf{v}_1 + \dots + a_n A \mathbf{v}_n.$ 

#### 10.5 关于秩的不等式



回到我们的两个基本空间C(A) 和N(A).

C(A) 的基来自于主列 dim C(A) = r(A).

N(A)的基来自于自由列  $\dim N(A) = n - r(A)$ .

应用:

(1)  $r(AB) \le min(r(A), r(B))$ .

证明: r(AB) = dim C(AB).

 $C(AB) \subset C(A) \implies \dim C(AB) \le \dim C(A) = r(A)$ 

则  $r(AB) \leq r(A)$ . 不知(AB)与(B)

同理,  $r(B^TA^T) \leq r(B^T) \Longrightarrow r(AB) \leq r(B)$ .

## 10.5 关于秩的不等式

最后一步,用了

$$r(A) = r(A^T) \longrightarrow \gamma \left( \bigcup_{i} \right) \stackrel{\mathcal{L}}{\longrightarrow} r \left( \bigcup_{i} \right)$$

(3) 
$$r(A+B) \le r(A) + r(B)$$
.

提示: 
$$C(A+B) \subset C(A|B) = \{\sum_{i=1}^{n} a_i \alpha_i + b_i \beta_i | a_i, b_i \in \mathbb{R} \}.$$