



合肥工业大学  
HEFEI UNIVERSITY OF TECHNOLOGY

## 线性代数

---

张神星 (合肥工业大学)

办公室: 翡翠科教楼 B1810 东

Email: [zhangshenxing@hfut.edu.cn](mailto:zhangshenxing@hfut.edu.cn)

课件地址: <https://zhangshenxing.github.io>

## 第二章 等价和秩

- ① 向量组
- ② 矩阵的秩
- ③ 标准正交基
- ④ 线性方程组

## 第一节 向量组

- 线性组合
- 线性相关和线性无关
- 线性相关和线性无关的性质
- 维数和秩
- 极大线性无关组

我们将一些具有相同维数的向量放在一起称之为**向量组**(可以有重复的): 例如:

- $\alpha_1 = (1, 1, -1)^T, \alpha_2 = (2, 1, 2)^T, \alpha_3 = (3, 2, 1)^T$ ;
- $\alpha_1^T = (1, 1, -1), \alpha_2^T = (2, 1, 2), \alpha_3^T = (3, 2, 1)$ ;
- $m \times n$  矩阵  $A$  的  $m$  行可以看成  $m$  个行向量, 它们构成一个向量组, 叫做  $A$  的**行向量组**;
- 类似地,  $A$  的列向量构成它的**列向量组**.
- $e_1 = (1, 0, \dots, 0)^T, e_2 = (0, 1, \dots, 0)^T, \dots, e_n = (0, 0, \dots, 1)^T$ .

其中

$$\mathbf{v} = \lambda_1 \mathbf{e}_1 + \lambda_2 \mathbf{e}_2 + \cdots + \lambda_n \mathbf{e}_n,$$

$$\mathbf{e}_1 = (1, 0, \dots, 0)^T, \mathbf{e}_2 = (0, 1, \dots, 0)^T, \dots, \mathbf{e}_n = (0, 0, \dots, 1)^T.$$

## 定义

设  $V$  是线性空间. 若  $\alpha_1, \dots, \alpha_m \in V$  满足: 对任意  $v \in V$ , 存在唯一的一组数  $\lambda_1, \dots, \lambda_m$  使得

$$\mathbf{v} = \lambda_1 \boldsymbol{\alpha}_1 + \cdots + \lambda_m \boldsymbol{\alpha}_m,$$

则称  $\alpha_1, \dots, \alpha_m$  是  $V$  的一组基.

如何判断一组向量是不是基呢？这需要线性组合和线性无关的概念。

则称  $\beta$  可以被向量组  $\{\alpha_1, \dots, \alpha_m\}$  **线性表示**, 或称  $\beta$  是向量组  $\{\alpha_1, \dots, \alpha_m\}$  的**线性组合**.

## 例

- (1)  $n$  维零向量是任一  $n$  维向量组的线性组合.
- (2) 任意  $n$  维向量是  $e_1, \dots, e_n$  的线性组合.
- (3)  $v \in V$  是它的一组基的线性组合.
- (4) 空间中两条不共线的向量的线性组合全体就是过二者的平面.

向量  $\beta$  能被向量组  $\alpha_1, \dots, \alpha_m$  线性表示, 当且仅当存在  $\lambda_1, \dots, \lambda_m$  使得

$$\beta = \lambda_1 \alpha_1 + \dots + \lambda_m \alpha_m = (\alpha_1, \dots, \alpha_m) \begin{pmatrix} \lambda_1 \\ \vdots \\ \lambda_m \end{pmatrix},$$

即  $Ax = \beta$  有解, 其中  $A = (\alpha_1, \dots, \alpha_m)$ .

### 定理

向量  $\beta$  能被  $A$  的列向量组线性表示, 当且仅当  $Ax = \beta$  有解.

设向量组  $S$  是  $A$  的列向量组. 记  $V$  为向量组  $S$  能线性表示的向量全体, 则

$$V = \{A\mathbf{x} \mid \mathbf{x} \in \mathbb{R}^m\} \subseteq \mathbb{R}^n$$

是一个线性空间, 称为  $S$  **生成的空间**. 它是包含  $S$  中所有向量的最小的线性空间.

这样,  $\beta$  能被  $S$  线性表示  $\iff \beta \in V$ .



## 定义

- (1) 设有两个向量组  $S = \{\alpha_1, \dots, \alpha_m\}, T = \{\beta_1, \dots, \beta_k\}$ . 若  $\beta_1, \dots, \beta_k$  均可以被  $S$  线性表示, 则称向量组  $T$  可以被向量组  $S$  线性表示.
- (2) 若向量组  $S$  和  $T$  能相互线性表示, 则称  $S, T$  向量组等价.

设  $A = (\alpha_1, \dots, \alpha_m), B = (\beta_1, \dots, \beta_k)$ .  $T$  能被  $S$  线性表示, 当且仅当存在  $x_1, \dots, x_k$  使得

$$Ax_1 = \beta_1, \quad \dots, \quad Ax_k = \beta_k,$$

即存在矩阵  $X$  使得  $AX = B$ .

## 定理

设  $S, T$  分别为  $A, B$  的列向量组, 且分别生成空间  $V, W$ .

- (1)  $T$  可以被  $S$  线性表示  $\iff W \subseteq V \iff \exists X$  使得  $AX = B$ .  
 (2)  $S, T$  向量组等价  $\iff W = V \iff \exists X, Y$  使得  $B = AX, A = BY$ .

## 命题

向量组的等价满足如下性质:

- (1) 自反性:  $S \sim S$ ;
- (2) 对称性:  $S \sim T \implies T \sim S$ ;
- (3) 传递性:  $S \sim T, T \sim R \implies S \sim R$ .

若矩阵  $A \sim B$  列等价, 则存在可逆矩阵  $Q$  使得  $B = AQ$ , 于是二者的列向量组作为向量组等价. 但是反过来**不成立**. 这是因为列等价的矩阵一定是同型矩阵, 但等价的向量组并不要求向量数量相同. 不过, 同型矩阵  $A, B$  列向量组等价  $\iff A \sim B$ . 我们稍后证明.

## 定义

对于  $n$  维向量组  $\{\alpha_1, \dots, \alpha_m\}$ , 若存在一组不全为零的数  $\lambda_1, \dots, \lambda_m$  使得

$$\lambda_1 \alpha_1 + \cdots + \lambda_m \alpha_m = 0,$$

则称该向量组**线性相关**. 否则称该向量组**线性无关**.

## 例

- (1)  $\alpha_1 = (1, 2, 3)^T, \alpha_2 = (2, 3, 4)^T, \alpha_3 = (0, 0, 0)^T$  线性相关. 包含零向量的向量组总是线性相关的.
- (2)  $e_1 = (1, 0, 0)^T, e_2 = (0, 1, 0)^T, e_3 = (0, 0, 1)^T$  线性无关. 一般地,  $n$  维基本向量组  $e_1, \dots, e_n$  线性无关.
- (3)  $\alpha$  线性相关  $\iff \alpha = 0$ .
- (4)  $\alpha_1, \alpha_2$  线性相关  $\iff \alpha_1, \alpha_2$  对应分量成比例 (共线).

向量组  $\alpha_1, \dots, \alpha_m$  线性无关当且仅当

$$\lambda_1 \alpha_1 + \cdots + \lambda_m \alpha_m = \mathbf{0} \implies \lambda_1 = \cdots = \lambda_m = 0,$$

即  $Ax = 0$  只有零解, 其中  $A = (\alpha_1, \cdots, \alpha_m)$ .

若  $\beta = A\xi$ , 则  $Ax = \beta \iff A(x - \xi) = 0$ . 因此:

### 定理

(1) 设  $V$  是  $A$  列向量生成的空间, 则以下结论等价:

- $A$  的列向量组线性无关;
- $Ax = 0$  只有零解;
- $\exists v \in V, Ax = v$  只有唯一解;
- $\forall v \in V, Ax = v$  只有唯一解.

(2) 向量组  $S$  是线性空间  $V$  的一组基  $\iff S$  线性无关且生成  $V$ .

### 例：线性无关和线性相关

## 练习

设  $A = \begin{pmatrix} 1 & 2 & -2 \\ 2 & 1 & 2 \\ 3 & 0 & 4 \end{pmatrix}$ ,  $\alpha = \begin{pmatrix} k \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}$ . 若  $A\alpha$  和  $\alpha$  线性相关, 则  $k = \underline{-1}$ .

## 练习

已知向量组  $\{\alpha_1, \alpha_2\}$  线性无关, 请问向量组  $\{\alpha_1 - \alpha_2, \alpha_1 + \alpha_2, \alpha_1\}$  是否线性无关?

## 答案

线性相关, 因为  $(\alpha_1 - \alpha_2) + (\alpha_1 + \alpha_2) - 2\alpha_1 = 0$ .

## 例：判断线性无关

### 例

已知向量组  $\{\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3\}$  线性无关, 证明向量组  $\{\alpha_1 + \alpha_2, \alpha_2 + \alpha_3, \alpha_3 + \alpha_1\}$  线性无关.

### 证明

我们可以用定义来直接证明. 设

$$\lambda_1(\alpha_1 + \alpha_2) + \lambda_2(\alpha_2 + \alpha_3) + \lambda_3(\alpha_3 + \alpha_1) = \mathbf{0}.$$

那么

$$(\lambda_1 + \lambda_3)\alpha_1 + (\lambda_1 + \lambda_2)\alpha_2 + (\lambda_2 + \lambda_3)\alpha_3 = \mathbf{0}.$$

由于  $\{\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3\}$  线性无关, 因此

$$\lambda_1 + \lambda_3 = \lambda_1 + \lambda_2 = \lambda_2 + \lambda_3 = 0,$$

解得  $\lambda_1 = \lambda_2 = \lambda_3 = 0$ . 证毕. □

### 例：判断线性无关

我们来看另一种证法.

另证

我们有

$$(\alpha_1 + \alpha_2, \alpha_2 + \alpha_3, \alpha_3 + \alpha_1) = (\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3)A,$$

其中  $A = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 1 \\ 1 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 1 \end{pmatrix}$ . 若  $(\alpha_1 + \alpha_2, \alpha_2 + \alpha_3, \alpha_3 + \alpha_1)x = \mathbf{0}$ , 则

$$(\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3)Ax = 0 \implies Ax = 0$$

由于  $|A| = 2$ ,  $A$  可逆, 因此  $x = 0$ .



## 命题

- (1) 设  $\alpha_1, \dots, \alpha_m$  线性无关,  $(\beta_1, \dots, \beta_n) = (\alpha_1, \dots, \alpha_m)C$ .  $\beta_1, \dots, \beta_n$  线性无关  $\iff Cx = 0$  只有零解.
- (2) 设  $\alpha_1, \dots, \alpha_m$  线性无关,  $(\beta_1, \dots, \beta_m) = (\alpha_1, \dots, \alpha_m)C$ .  $\beta_1, \dots, \beta_m$  线性无关  $\iff |C| \neq 0$ .
- (3)  $n$  维向量组  $\alpha_1, \dots, \alpha_n$  线性无关  $\iff |\alpha_1, \dots, \alpha_n| \neq 0$ .



### 例：判断线性无关

## 例

$\alpha_1 = (1, 2, 3)^T$ ,  $\alpha_2 = (2, 3, 4)^T$ ,  $\alpha_3 = (3, 5, 7)^T$  线性相关. 因为它们构成的 3 阶矩阵行列式为零.

## 练习

- (1) 若向量组  $\alpha_1 = (1, 1, 1)^T$ ,  $\alpha_2 = (1, 2, 3)^T$ ,  $\alpha_3 = (1, 3, t)^T$  线性相关, 则  $t = \underline{5}$ .
- (2) 若任一 3 维向量都可由向量组  $\alpha_1 = (a, 3, 2)^T$ ,  $\alpha_2 = (2, -1, 3)^T$ ,  $\alpha_3 = (3, 2, 1)^T$  线性表示, 则  $a \neq \underline{5}$ .

## 定理

向量组  $\alpha_1, \dots, \alpha_m$  线性相关  $\iff$  其中至少有一个向量可以由其它向量线性表示.

## 证明

若该向量组线性相关, 则存在不全为零的数  $\lambda_1, \dots, \lambda_m$  使得

$$\lambda_1 \alpha_1 + \cdots + \lambda_m \alpha_m = 0.$$

设  $\lambda_i \neq 0$ , 则  $\alpha_i = -\frac{1}{\lambda_i} \sum_{\substack{j=1 \\ j \neq i}}^m \lambda_j \alpha_j$  可由其它向量线性表示.

反之, 若  $\alpha_i = \sum_{\substack{j=1 \\ j \neq i}}^m \lambda_j \alpha_j$  可由其它向量线性表示. 则  $-\alpha_i + \sum_{\substack{j=1 \\ j \neq i}}^m \lambda_j \alpha_j = \mathbf{0}$ , 向量组  $\alpha_1, \dots, \alpha_m$  线性相关. □

向量组  $\alpha_1, \dots, \alpha_m$  线性无关  $\iff$  其中任一向量不可以由其它向量线性表示.

注意, 向量组  $\alpha_1, \dots, \alpha_m$  线性相关  $\Rightarrow$  其中任一向量可以由其它向量线性表示.

## 练习

设  $\alpha_1, \dots, \alpha_m$  是  $m$  个  $n$  维向量, 则下列结论正确的有 **1** 个.

- (1) 若  $\alpha_1, \dots, \alpha_m$  线性相关, 则其中任一向量均可由其余向量线性表示
- (2) 若  $\alpha_m$  不能由  $\alpha_1, \dots, \alpha_{m-1}$  线性表示, 则向量组  $\alpha_1, \dots, \alpha_m$  线性无关
- (3) 若  $\alpha_1, \dots, \alpha_m$  线性相关, 且存在不全为零的  $\lambda_1, \dots, \lambda_{m-1}$  使得  $\lambda_1 \alpha_1 + \dots + \lambda_{m-1} \alpha_{m-1} = 0$ , 则  $\alpha_m$  不能由  $\alpha_1, \dots, \alpha_{m-1}$  线性表示
- (4) 若  $\alpha_1, \dots, \alpha_m$  线性相关, 且  $\alpha_m$  不能由  $\alpha_1, \dots, \alpha_{m-1}$  线性表示, 则  $\alpha_1, \dots, \alpha_{m-1}$  线性相关

## 线性相关和线性无关的性质

### 定理

若向量组  $\alpha_1, \dots, \alpha_m$  线性无关, 向量组  $\alpha_1, \dots, \alpha_m, \beta$  线性相关, 则  $\beta$  可以由  $\alpha_1, \dots, \alpha_m$  线性表示, 且表达式唯一.

## 证明

由于向量组  $\alpha_1, \dots, \alpha_m, \beta$  线性相关, 因此存在不全为零的数  $\lambda_1, \dots, \lambda_m, k$  使得

$$\lambda_1 \alpha_1 + \cdots + \lambda_m \alpha_m + k \beta = 0.$$

若  $k = 0$ , 则由  $\alpha_1, \dots, \alpha_m$  线性无关可知  $\lambda_1 = \dots = \lambda_k = 0$ . 这与  $\lambda_1, \dots, \lambda_m, k$  不全为零矛盾. 因此  $k \neq 0$ ,

$$\beta = -\frac{1}{k}(\lambda_1 \alpha_1 + \cdots + \lambda_m \alpha_m).$$

由  $\alpha_1, \dots, \alpha_m$  线性无关可知线性组合表达方式唯一.



## 线性相关和线性无关的性质

## 定理

设向量组  $S = \{\alpha_1, \dots, \alpha_m\}, T = \{\alpha_1, \dots, \alpha_m, \alpha_{m+1}, \dots, \alpha_s\}.$

- (1) 若向量组  $S$  线性相关, 则  $T$  也线性相关.
- (2) 若向量组  $T$  线性无关, 则  $S$  也线性无关.

即部分相关  $\Rightarrow$  整体相关, 整体无关  $\Rightarrow$  部分无关.

### 例

$n$  维向量组  $\alpha_1, \dots, \alpha_s (3 \leq s \leq n)$  线性无关  $\iff$  ( D ).

- (A)  $\alpha_1, \dots, \alpha_s$  中存在一个向量不能由其余向量线性表示 **必要**
- (B)  $\alpha_1, \dots, \alpha_s$  中任两个向量都线性无关 **必要**
- (C)  $\alpha_1, \dots, \alpha_s$  中不含零向量 **必要**
- (D)  $\alpha_1, \dots, \alpha_s$  中任一个向量都不能由其余向量线性表示

### 例：线性相关和线性无关

## 练习

若向量组  $\alpha, \beta, \gamma$  线性无关,  $\alpha, \beta, \delta$  线性相关, 则( C ).

- (A)  $\alpha$  一定能由  $\beta, \gamma, \delta$  线性表示  
(B)  $\beta$  一定不能由  $\alpha, \gamma, \delta$  线性表示  
(C)  $\delta$  一定能由  $\alpha, \beta, \gamma$  线性表示  
(D)  $\delta$  一定不能由  $\alpha, \beta, \gamma$  线性表示

### 例

设向量  $\beta$  可由  $\alpha_1, \dots, \alpha_m$  线性表示, 但不能由向量组  $S = \{\alpha_1, \dots, \alpha_{m-1}\}$  线性表示. 记  $T = \{\alpha_1, \dots, \alpha_{m-1}, \beta\}$ , 则( B ).  $\beta = \lambda_1 \alpha_1 + \dots + \lambda_m \alpha_m, \lambda_m \neq 0$

- (A)  $\alpha_m$  不能由  $S$  线性表示, 也不能由  $T$  线性表示
- (B)  $\alpha_m$  不能由  $S$  线性表示, 但能由  $T$  线性表示
- (C)  $\alpha_m$  能由  $S$  线性表示, 也能由  $T$  线性表示
- (D)  $\alpha_m$  能由  $S$  线性表示, 但不能由  $T$  线性表示

## 例：线性相关和线性无关

### 例

设向量组  $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3$  线性相关,  $\alpha_2, \alpha_3, \alpha_4$  线性无关, 证明

- (1)  $\alpha_1$  能由  $\alpha_2, \alpha_3$  线性表示;
- (2)  $\alpha_4$  不能由  $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3$  线性表示.

### 证明

- (1) 由  $\alpha_2, \alpha_3, \alpha_4$  线性无关可知  $\alpha_2, \alpha_3$  线性无关. 但是  $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3$  线性相关, 所以  $\alpha_1$  能由  $\alpha_2, \alpha_3$  线性表示.
- (2) 若  $\alpha_4$  能由  $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3$  线性表示, 由于  $\alpha_1$  能由  $\alpha_2, \alpha_3$  线性表示, 于是  $\alpha_4$  也能由  $\alpha_2, \alpha_3$  线性表示. 这与  $\alpha_2, \alpha_3, \alpha_4$  线性无关矛盾.  $\square$





### 练习

(1) 判断下列向量组的线性相关性：

(i)  $(1, 2, 3, 4)^T, (2, 3, 4, 5)^T, (0, 0, 0, 0)^T$ . 相关

(ii)  $(a, b, 1, 0, 0)^T, (c, d, 0, 6, 0)^T, (a, c, 0, 5, 6)^T$ . 无关

(iii)  $(a, 1, 0, b, 0)^T, (c, 0, 6, d, 0)^T, (a, 0, 5, c, 6)^T$ . 无关

(2) 若  $(1, 0, 0, 2)^T, (0, 1, 5, 0)^T, (2, 1, t + 2, 4)^T$  线性相关, 则  $t = \underline{3}$ .



- (1) 向量组线性相关  $\iff$  其中至少有一个向量可以由其它向量线性表示.
- (2) 若  $S$  线性无关,  $S \cup \{\beta\}$  线性相关, 则  $\beta$  可以由  $S$  唯一线性表示.
- (3) 部分相关  $\implies$  整体相关, 整体无关  $\implies$  部分无关.
- (4) 高维相关  $\implies$  低维相关, 低维无关  $\implies$  高维无关.
- (5) 多的由少的表示, 多的一定线性相关.

## 定义

- (1) 若  $\alpha_1, \dots, \alpha_m$  是线性空间  $V$  的一组基, 则称  $m$  为  $V$  的**维数**, 记作  $\dim V$ .  
 (2) 设向量组  $S$  生成空间  $V$ . 称  $V$  的维数为该向量组的**秩(Rank)**, 记作  $R(S)$ .

由前面的结论可知,  $V$  不同的基向量组的个数总是相同的, 即维数是唯一的.

设  $S = \{\alpha_1, \dots, \alpha_m\}$  生成  $V$ ,  $T$  是  $V$  的一组基. 由于向量组等价  $\iff$  生成同一个空间, 因此  $S, T$  是等价向量组. 由  $T$  线性无关可知  $R(S) \leq m$ .

### 定理

设  $A = (\alpha_1, \dots, \alpha_m)$  的列向量组为  $S$ .

- (1)  $S$  线性无关  $\iff R(S) = m \iff Ax = 0$  只有零解.  
 (2)  $S$  线性相关  $\iff R(S) < m \iff Ax = 0$  有非零解.

### 例：方阵的列向量组

## 推论

设方阵  $A = (\alpha_1, \dots, \alpha_n)$  的列向量组为  $S$ .

(1)  $S$  线性无关  $\iff R(S) = m \iff Ax = 0$  只有零解  $\iff |A| \neq 0$ .

(2)  $S$  线性相关  $\iff R(S) < m \iff Ax = 0$  有非零解  $\iff |A| = 0$ .

## 练习

设  $A$  是  $n$  阶方阵, 且其行列式  $|A| = 0$ . 下列说法正确的是( C ).

- (A)  $A$  必有一列元素全为零
- (B)  $A$  必有两列元素对应成比例
- (C)  $A$  必有一个列向量可由其余列向量线性表示
- (D)  $A$  中任意列向量均可由其余列向量线性表示

### 定理

- (1) 设向量组  $S$  可由向量组  $T$  线性表示, 则  $R(S) \leq R(T)$ .
- (2) 若线性空间  $V \subseteq W$ , 则  $\dim V \leq \dim W$ .
- (3) 设向量组  $S$  可由向量组  $T$  线性表示, 且  $R(S) = R(T)$ , 则  $S, T$  向量组等价.
- (4) 若线性空间  $V \subseteq W$  且  $\dim V = \dim W$ , 则  $V = W$ .

我们来证明(4). 设  $S, T$  是  $V, W$  的一组基. 那么  $S, T$  大小相同, 且  $S$  可由  $T$  线性表示. 设  $S, T$  分别是  $A, B$  的列向量组, 那么存在方阵  $P$  使得  $A = BP$ . 若  $P$  不可逆, 存在非零向量  $x$  使得  $Px = 0$ . 于是  $Ax = BPx = 0$ ,  $S$  线性相关, 矛盾!

### 定理

设  $V$  是  $n$  维空间,  $S$  是由其中向量构成向量组. 那么  $S$  是一组基当且仅当如下任意两条满足 (剩下一条自动成立):

- (1)  $S$  大小是  $n$ ;                      (2)  $S$  生成  $V$ ;                      (3)  $S$  线性无关.

### 例：向量组的秩

## 例

若

$$S_1 = \{\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3\}, \quad S_2 = \{\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3, \alpha_4\}, \quad S_3 = \{\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3, \alpha_4, \alpha_5\}$$

满足  $R(S_1) = R(S_2) = 3, R(S_3) = 4$ . 证明向量组  $S = \{\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3, \alpha_5 - \alpha_4\}$  线性无关.

## 证明

由  $R(S_1) = 3$  可知  $S_1$  线性无关. 由  $R(S_2) = 3$  可知  $S_2$  线性相关. 从而  $\alpha_4$  可由  $S_1$  线性表示. 于是  $S_3$  可由  $S$  线性表示. 显然  $S$  可由  $S_3$  线性表示, 因此二者等价,  $R(S) = R(S_3) = 4$ . □

## 练习

判断题: 设  $S$  和  $T$  为两个  $n$  维向量组, 且  $R(S) = R(T)$ , 则  $S$  和  $T$  等价. ✗

如何从一组能生成空间  $V$  的向量找到  $V$  的一组基? 我们只需要取极大线性无关组.

## 定义

设  $S$  为一个向量组. 若  $S$  的部分组  $S_0 = \{\alpha_1, \dots, \alpha_m\}$  满足

- (1)  $S_0$  线性无关;
- (2)  $S_0$  添加  $S$  中的若干向量得到的向量组均线性相关.

则称  $S_0$  是  $S$  的一个极大线性无关组.

根据上一节相关结论可知,  $S$  中所有向量均可由  $S_0$  线性表示. 换言之,  $S_0$  和  $S$  等价, 它们生成相同的子空间  $V$ ,  $m = R(S)$ ,  $S_0$  是  $V$  的一组基.



- (1)  $S_0$  线性无关;
- (2)  $S$  中任意  $m+1$  个向量线性相关.

反之, 若  $S$  中任意  $m+1$  个向量线性相关, 则  $S$  中任意  $s > m$  个向量线性相关. 于是  $S_0$  添加  $S$  中的若干向量得到的向量组均线性相关.  $\square$

- (1) 若  $R(S) = r$ , 则  $S$  中任意  $r$  个线性无关的向量构成  $S$  的一个极大线性无关组.
- (2) 只含有零向量的向量组没有极大线性无关组 (空集), 它的秩为 0 (空集生成 0 维空间  $\{0\}$ ).
- (3) 极大线性无关组一般不是唯一的. 例如

$$\alpha_1 = (1, 0)^T, \quad \alpha_2 = (0, 1)^T, \quad \alpha_3 = (1, 1)^T.$$

$\alpha_1, \alpha_2$  是一个极大线性无关组,  $\alpha_1, \alpha_3$  也是一个极大线性无关组.

- (4) 向量组和它的一个极大线性无关组是等价的, 于是同一向量组的任意两个极大线性无关组等价.

设  $A = (\alpha_1, \dots, \alpha_r), B = (\beta_1, \dots, \beta_r)$  的列向量组是等价的线性无关组. 我们之前证明过若  $B = AP$ , 则  $P$  可逆.

一般地, 若  $A = (\alpha_1, \dots, \alpha_m), B = (\beta_1, \dots, \beta_m)$  的列向量组是等价的向量组, 秩为  $r$ . 通过适当的列变换, 可以让  $A$  的前  $r$  列是极大无关组, 后面全是零向量. 设  $A = (A', O)$ . 对  $B$  作类似操作, 则  $A' \stackrel{c}{\sim} B'$ , 即存在可逆矩阵  $P \in M_r$  使得  $B' = A'P$ . 于是

$$B = A \begin{pmatrix} P & \\ & E \end{pmatrix} \stackrel{c}{\sim} A.$$

因此同型矩阵列 (行) 向量组等价  $\iff$  列 (行) 等价.

例

矩阵  $A = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 3 & 1 \\ 0 & 1 & -1 & 4 \\ 0 & 0 & 0 & 5 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$  的行向量组为

$$\alpha_1^T = (1, 1, 3, 1), \alpha_2^T = (0, 1, -1, 4), \alpha_3^T = (0, 0, 0, 5), \alpha_4^T = (0, 0, 0, 0).$$

由于  $\alpha_1^T, \alpha_2^T, \alpha_3^T$  的第 1, 2, 4 个分量形成可逆矩阵  $\begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 0 & 1 & 4 \\ 0 & 0 & 5 \end{pmatrix}$ , 因此它们线性无关.

它们构成一个极大线性无关组,  $A$  的行向量组的秩是 3. 类似可知,  $A$  的列向量组的秩也是 3.

实际上, 任意矩阵的行向量组的秩等于列向量组的秩. 为了说明这一点, 我们考虑矩阵的秩.

## 第二节 矩阵的秩

- 矩阵秩的定义
- 矩阵秩的性质
- 极大线性无关组的计算方法

我们知道, 每个矩阵  $A$  都等价于某个标准型  $\begin{pmatrix} E_r & O \\ O & O \end{pmatrix}$ . 称  $r$  为  $A$  的秩, 记作  $R(A)$ .

称  $A$  的行向量组的秩为行秩, 列向量组的秩为列秩.

## 行秩等于列秩等于秩

$A$  的行秩和列秩均等于秩  $R(A)$ .

由此可知矩阵的秩是唯一确定的.

对于行阶梯形矩阵, 再实施初等变换使其变为行最简形矩阵或标准型矩阵, 并不会改变它的非零行的个数. 换言之, **行阶梯形矩阵的秩就是非零行的个数**.

设  $A$  通过初等行变换变为行阶梯形矩阵  $B$ , 则二者秩相等, 二者的行向量组等价, 从而行秩也相等. 对于  $B$ , 它的行秩就是非零行的个数, 也就是  $R(B)$ . 因此  $A$  的行秩等于秩. 不难知道  $R(A) = R(A^T)$ , 从而  $A$  的列秩  $= A^T$  的行秩  $= R(A^T) = R(A)$ .

## 例

求矩阵  $A = \begin{pmatrix} 2 & -1 & 0 & 3 & -2 \\ 0 & 3 & 1 & -2 & 5 \\ 0 & 0 & 0 & 4 & -3 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$ ,  $B = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 2 & 3 & -5 \\ 4 & 7 & 1 \end{pmatrix}$  的秩.

解

$A$  是行阶梯形矩阵, 因此  $R(A) = 3$ .

$$\mathbf{B} \begin{array}{c} r_2 - 2r_1 \\ r_3 - 4r_1 \end{array} \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 0 & -1 & -11 \\ 0 & -1 & -11 \end{pmatrix} \begin{array}{c} r_3 - r_2 \\ -r_2 \end{array} \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 0 & 1 & 11 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} \implies \text{R}(\mathbf{B}) = 2.$$

### 例：计算矩阵的秩

## 例

求矩阵  $A = \begin{pmatrix} 1 & 1 & a \\ -1 & a-1 & 1-a \\ 1 & 1 & a^2 \\ 1 & 1 & 2a+1 \end{pmatrix}$  的秩.

解

$$\mathbf{A} \begin{pmatrix} r_2 + r_1 \\ r_3 - r_1 \\ r_4 - r_1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 1 & a \\ 0 & a & 1 \\ 0 & 0 & a^2 - a \\ 0 & 0 & a + 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} r_3 - ar_4 \\ -\frac{1}{2}r_3 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 1 & a \\ 0 & a & 1 \\ 0 & 0 & a \\ 0 & 0 & a + 1 \end{pmatrix} \sim \begin{pmatrix} 1 & 1 & a \\ 0 & a & 1 \\ 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

因此  $a \neq 0$  时,  $R(\mathbf{A}) = 3$ ;  $a = 0$  时,  $R(\mathbf{A}) = 2$ .



### 例：计算矩阵的秩

注意处理带未知数的矩阵时, 不宜实施  $\frac{1}{a+1}r_2, (a-2)r_3$  等类似操作, 因为其分母或系数可能为零.

## 练习

求矩阵  $A = \begin{pmatrix} 1 & 1 & -2 & 3 \\ 2 & 1 & -6 & 4 \\ 3 & 2 & m & 7 \end{pmatrix}$  的秩.

答案

$m \neq -8$  时,  $R(\mathbf{A}) = 3$ ;  $m = -8$  时,  $R(\mathbf{A}) = 2$ .

### 例：计算矩阵的秩

## 例

求矩阵  $A = \begin{pmatrix} a & 1 & 1 & 1 \\ 1 & a & 1 & 1 \\ 1 & 1 & a & 1 \\ 1 & 1 & 1 & a \end{pmatrix}$  的秩.

解

$$\mathbf{A} \begin{matrix} r_1 \leftrightarrow r_4 \\ \underbrace{r_2 - r_1} \\ r_3 - r_1 \\ r_4 - ar_1 \end{matrix} \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 & a \\ 0 & a-1 & 0 & 1-a \\ 0 & 0 & a-1 & 1-a \\ 0 & 1-a & 1-a & 1-a^2 \end{pmatrix} \begin{matrix} r_4 + r_2 \\ \underbrace{r_4 + r_3} \end{matrix} \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 & a \\ 0 & a-1 & 0 & 1-a \\ 0 & 0 & a-1 & 1-a \\ 0 & 0 & 0 & -(a+3)(a-1) \end{pmatrix}$$

因此  $a \neq 1, -3$  时,  $R(\mathbf{A}) = 4$ ;  $a = -3$  时,  $R(\mathbf{A}) = 3$ ;  $a = 1$  时,  $R(\mathbf{A}) = 1$ .

矩阵秩有另一种刻画方式. 矩阵  $A$  任取  $k$  行  $k$  列交叉得到的  $k^2$  个元素 (不改变位置次序) 形成的  $k$  阶方阵的行列式, 称为  $A$  的  $k$  阶子式. 例如  $n$  阶方阵的余子式是  $n - 1$  阶子式.

### 定理

设  $R(A) = r$ , 则存在非零的  $r$  阶子式, 但所有的  $r+1$  阶子式都是零.

根据行列式的拉普拉斯展开, 若  $A$  的  $k$  阶子式均为零, 则  $k+1$  阶子式也都是零. 因此  $A$  的任意  $s > r$  阶子式都是零.

## 推论

- (1)  $R(A) \geq r \iff A$  存在非零  $r$  阶子式.
- (2)  $R(A) \leq r \iff A$  所有  $r+1$  阶子式均为零.
- (3)  $R(A) = r \implies A$  存在  $1, 2, \dots, r$  阶非零子式.

## 证明

设  $B = PA$ , 其中  $P$  是初等矩阵.

- (1) 若  $P = E(i, j)$ , 则  $B$  的  $k$  阶子式总等于  $A$  的某个  $k$  阶子式, 最多相差  $-1$ .
- (2) 若  $P = E(i(a))$ , 则  $B$  的  $k$  阶子式总等于  $A$  的某个  $k$  阶子式或  $a$  倍.
- (3) 若  $P = E(i, j(a))$ , 则  $B$  的  $k$  阶子式总等于  $A$  的某个  $k$  阶子式.

因此若  $A$  的  $k$  阶子式都是零, 则  $B$  的  $k$  阶子式也都是零.

由于  $P^{-1}$  也是初等矩阵, 因此反过来也成立. 对于  $B = AP$  情形同理. 因此, 若  $A \sim B$ , 则  $A$  的  $k$  阶子式都是零  $\iff B$  的  $k$  阶子式都是零.

对于标准型矩阵, 该定理显然成立. 因此该定理对任意矩阵都成立.



## 命题

设  $A \in M_{m \times n}$ , 则  $0 \leq R(A) \leq \min(m, n)$ .

## 定义

- (1) 若  $R(A) = m$ , 称  $A$  行满秩;
- (2) 若  $R(A) = n$ , 称  $A$  列满秩;
- (3) 若  $R(A) = m = n$ , 称  $A$  满秩.

## 命题

- (1)  $R(A) = 0 \iff A = O$ ;
- (2)  $n$  阶方阵  $A$  可逆  $\iff R(A) = n$ ;
- (3)  $R(kA) = R(A) = R(A^T), k \neq 0$ ;
- (4)  $A \sim B \iff R(A) = R(B)$ ;
- (5)  $R(AB) \leq \min(R(A), R(B))$ ;
- (6) 若  $A_{m \times n} B_{n \times \ell} = O$ , 则  $R(A) + R(B) \leq n$ ;
- (7)  $R(aA + bB) \leq R(A, B) \leq R(A) + R(B)$ .  
特别地,  $\max(R(A), R(B)) \leq R(A, B)$ .

## 命题

(5)  $\mathbf{R}(\mathbf{AB}) \leq \min(\mathbf{R}(\mathbf{A}), \mathbf{R}(\mathbf{B}))$ .

## 证明

$AB$  的列向量为  $A$  列向量组的线性组合, 从而  $AB$  的列秩  $\leq A$  的列秩, 即  $R(AB) \leq R(A)$ . 于是

$$\mathbf{R}(\mathbf{A}\mathbf{B}) = \mathbf{R}(\mathbf{B}^{\mathbf{T}}\mathbf{A}^{\mathbf{T}}) \leq \mathbf{R}(\mathbf{B}^{\mathbf{T}}) = \mathbf{R}(\mathbf{B}).$$

5

若  $B$  行满秩, 则  $B$  有  $R(B)$  阶子式非零, 它对应的方阵右乘  $A$  得到的列向量组和  $A$  列向量组等价, 从而  $R(AB) = R(A)$ ; 若  $B$  列满秩, 则  $R(BA) = R(A)$ ;

## 命题

(6) 若  $A_{m \times n} B_{n \times \ell} = O$ , 则  $R(A) + R(B) \leq n$ .

## 证明

我们将会 §2.4 证明空间

$$V = \{x \in \mathbb{R}^n \mid Ax = 0\}$$

的维数是  $n - R(A)$ . 设

$$W = \{By \mid y \in \mathbb{R}^\ell\}$$

是  $B$  列向量生成的空间, 则  $W$  的维数是  $R(B)$ . 由  $AB = O$  可知  $W \subseteq V$ , 因此  $R(B) \leq n - R(A)$ . □





## 另证

由于添加零行或零列不改变秩, 因此不妨设  $A, B$  都是方阵. 由于

$$a\mathbf{A} + b\mathbf{B} = (\mathbf{A}, \mathbf{B}) \begin{pmatrix} a\mathbf{E} & \\ & b\mathbf{E} \end{pmatrix}, \quad (\mathbf{A}, \mathbf{B}) = (\mathbf{E}, \mathbf{E}) \begin{pmatrix} \mathbf{A} & \\ & \mathbf{B} \end{pmatrix}.$$

因此  $R(a\mathbf{A} + b\mathbf{B}) \leq R(\mathbf{A}, \mathbf{B}) \leq R(\mathbf{A}) + R(\mathbf{B})$ .







## 伴随矩阵的秩

设  $A$  是  $n$  阶方阵, 则

$$R(\mathbf{A}^*) = \begin{cases} n, & R(\mathbf{A}) = n; \\ 1, & R(\mathbf{A}) = n - 1; \\ 0, & R(\mathbf{A}) \leq n - 2. \end{cases}$$

## 证明

- (1) 若  $R(A) = n$ ,  $A$  可逆, 从而  $A^*$  可逆,  $R(A^*) = n$ .
- (2) 若  $R(A) = n - 1$ , 由  $AA^* = |A|E = O$  可知  $R(A^*) \leq 1$ . 由于  $R(A) = n - 1$ ,  $A$  存在非零的  $n - 1$  子式, 从而  $A^* \neq O$ . 故  $R(A^*) = 1$ .
- (3) 若  $R(A) \leq n - 2$ , 则  $A$  的  $n - 1$  子式均为零, 从而  $A^* = O$ . □

### 例：矩阵秩性质的应用

## 练习

(1) 设  $\alpha = (1, 0, -1, 2)^T, \beta = (0, 1, 0, 2)^T$ , 则  $R(\alpha\beta^T) = 1$ .

(2) 若  $A = \begin{pmatrix} a & b & b \\ b & a & b \\ b & b & a \end{pmatrix}$  且  $R(A^*) = 1$ , 则( B ).

(A)  $a \neq b, a + 2b \neq 0$

(B)  $a \neq b, a + 2b = 0$

(C)  $a = b, a \neq 0$

(D)  $a = b = 0$

(3) 设  $A, B$  均为  $n$  阶非零矩阵, 且  $AB = O$ , 则  $R(A)$  与  $R(B)$  ( B ).

(A) 必有一个等于 0

(B) 都小于  $n$

(C) 都等于  $n$

(D) 一个小于  $n$ , 一个等于  $n$

### 例：矩阵秩性质的应用

## 练习

(4) 设  $P$  为 3 阶非零矩阵,  $Q = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 2 & 4 & t \\ 3 & 6 & 9 \end{pmatrix}$  且  $PQ = O$ , 则( A ).

(A)  $t \neq 6$  时,  $R(\mathbf{P}) = 1$

(B)  $t \neq 6$  时,  $R(\boldsymbol{P}) = 2$

(C)  $t = 6$  時,  $R(\mathbf{P}) = 1$

(D)  $t = 6$  時,  $R(\mathbf{P}) = 2$

(5) 设  $A, B$  为  $n$  阶方阵, 则( A ).

(A)  $\mathbf{R}(\mathbf{A}, \mathbf{AB}) = \mathbf{R}(\mathbf{A})$

(B)  $\mathbf{R}(\mathbf{A}, \mathbf{BA}) = \mathbf{R}(\mathbf{A})$

(C)  $R(\mathbf{A}, \mathbf{AB}) = \max(R(\mathbf{A}), R(\mathbf{B}))$

(D)  $\mathbf{R}(\mathbf{A}\mathbf{B}) = \mathbf{R}(\mathbf{A}^T \mathbf{B}^T)$

## 答案

存在  $AB = O, BA \neq O$ ,  $D$  错误. 令  $A = E$ ,  $C$  错误.  $(E, B)$  行满秩, 选  $A$ .

### 例：矩阵秩性质的应用

## 练习

(6) 设  $A \in M_{m \times n}, B \in M_{n \times m}$ , 则( A ).

(A) 当  $m > n$  时, 必有  $|AB| = 0$

(B) 当  $m > n$  时, 必有  $|\mathbf{AB}| \neq 0$

(C) 当  $m < n$  时, 必有  $|AB| = 0$

(D) 当  $m < n$  时, 必有  $|\mathbf{AB}| \neq 0$

(7) 设  $A \in M_{n \times m}, B \in M_{m \times n}, n < m$ . 若  $AB = E$ , 则  $R(B) = n$ .

(8) 若  $\begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 0 & 1 & -1 \\ 2 & 3 & a+2 \end{pmatrix}$  和  $\begin{pmatrix} 1 & 2 & 2 \\ 2 & 1 & 1 \\ a+3 & a+6 & a+4 \end{pmatrix}$  等价, 则( B ).

(A)  $a = -1$

(B)  $a \neq -1$

(C)  $a \neq 1$

(D)  $a = 1$

(9) 设四阶方阵  $A = (\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3, \alpha_4)$  满足  $\alpha_1 + \alpha_2 - 2\alpha_3 = 0, \alpha_2 + 5\alpha_4 = 0$ , 则  $R(A^*) = 0$ .



- 相同

, 列

$$\begin{array}{c} \vdash P \\ Bx \end{array}$$



### 典型例题：求极大线性无关组

## 例

求下述向量组的秩和一个极大无关组, 并把其余向量用这个极大无关组线性表示:

$$\alpha_1 = \begin{pmatrix} -7 \\ -2 \\ 1 \\ -11 \end{pmatrix}, \alpha_2 = \begin{pmatrix} 1 \\ -1 \\ 5 \\ 8 \end{pmatrix}, \alpha_3 = \begin{pmatrix} 3 \\ 1 \\ -1 \\ 4 \end{pmatrix}, \alpha_4 = \begin{pmatrix} 5 \\ 3 \\ -7 \\ 0 \end{pmatrix}, \alpha_5 = \begin{pmatrix} -4 \\ -2 \\ 1 \\ -11 \end{pmatrix}.$$

解

$$\mathbf{A} = (\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3, \alpha_4, \alpha_5) = \begin{pmatrix} -7 & 1 & 3 & 5 & -4 \\ -2 & -1 & 1 & 3 & -2 \\ 1 & 5 & -1 & -7 & 1 \\ -11 & 8 & 4 & 0 & -11 \end{pmatrix}$$

### 续解

$$r_1 \leftrightarrow r_3 \begin{pmatrix} 1 & 5 & -1 & -7 & 1 \\ -2 & -1 & 1 & 3 & -2 \\ -7 & 1 & 3 & 5 & -4 \\ -11 & 8 & 4 & 0 & -11 \end{pmatrix} \sim \begin{pmatrix} 1 & 5 & -1 & -7 & 1 \\ 0 & 9 & -1 & -11 & 0 \\ 0 & 36 & -4 & -44 & 3 \\ 0 & 63 & -7 & -77 & 0 \end{pmatrix}$$

$$\sim \begin{pmatrix} 1 & 5 & -1 & -7 & 1 \\ 0 & 9 & -1 & -11 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 3 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} \sim \begin{pmatrix} 1 & 0 & -4/9 & -8/9 & 0 \\ 0 & 1 & -1/9 & -11/9 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

因此  $R(A) = 3$ ,  $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_5$  是一个极大线性无关组, 且

$$\alpha_3 = -\frac{4}{9}\alpha_1 - \frac{1}{9}\alpha_2, \quad \alpha_4 = -\frac{8}{9}\alpha_1 - \frac{11}{9}\alpha_2.$$

### 典型例题：求极大线性无关组

## 练习

求下述矩阵列向量的一个极大无关组, 并把其余向量用这个极大无关组线性表示:

$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 2 & -1 & -1 & 1 & 2 \\ 1 & 1 & -2 & 1 & 4 \\ 4 & -6 & 2 & -2 & 4 \\ 3 & 6 & -9 & 7 & 9 \end{pmatrix} \quad \mathcal{Z} \quad \begin{pmatrix} 1 & 0 & -1 & 0 & 4 \\ 0 & 1 & -1 & 0 & 3 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & -3 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

## 答案

设  $\alpha_j$  是  $A$  的第  $j$  列, 则  $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_4$  是一个极大线性无关组, 且

$$\alpha_3 = -\alpha_1 - \alpha_2, \quad \alpha_5 = 4\alpha_1 + 3\alpha_2 - 3\alpha_4.$$

### 典型例题：求极大线性无关组

## 例

假设下述向量组线性相关

$$\alpha_1 = (1, 1, 1, 1, 2), \alpha_2 = (2, 1, 3, 2, 3), \alpha_3 = (2, 3, 3, 2, 3), \alpha_4 = (1, 3, -1, 1, a).$$

求  $a$ , 并求它的秩和一个极大无关组, 并把其余向量用这个极大无关组线性表示.

## 解

$$\mathbf{A} = (\boldsymbol{\alpha}_1^T, \boldsymbol{\alpha}_2^T, \boldsymbol{\alpha}_3^T, \boldsymbol{\alpha}_4^T) \stackrel{r}{\sim} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 5 \\ 0 & 1 & 0 & -2 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & a-4 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}.$$

因此  $a = 4$ , 秩为 3,  $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3$  是一个极大线性无关组, 且  $\alpha_4 = 5\alpha_1 - 2\alpha_2$ .

## 练习

(1) 设矩阵  $A$  经初等行变换化为  $B$ , 则二者的( A ).

- (A) 行向量组等价, 列向量组同相关性  
(B) 行向量组同相关性, 列向量组等价  
(C) 行向量组未必等价, 列向量组同相关性  
(D) 行向量组等价, 列向量组未必同相关性

(2) 设  $A \in M_{m \times n}, B \in M_{n \times k}, AB = O, B \neq O$ , 则( A ).

- (A)  $A$  的列向量组线性相关      (B)  $A$  的行向量组线性相关  
(C)  $A$  的列向量组线性无关      (D)  $A$  的行向量组线性无关

### 例：线性相关与线性无关

## 练习

多选题: 设  $A^*$  是  $n > 1$  阶方阵, 以下说法正确的是( ABCD ).

- (A) 若  $A$  的列向量组线性相关, 则  $A^*$  的列向量组线性相关
- (B) 若  $A$  的列向量组线性无关, 则  $A^*$  的列向量组线性无关
- (C) 若  $A^*$  的某两列向量线性相关, 则  $A$  的列向量组线性相关
- (D) 若  $A^*$  的某两列向量线性无关, 则  $A$  的列向量组线性无关



### 第三节 标准正交基

- 向量的内积
- 正交向量组与格拉姆-施密特正交化

本节考虑的向量都是实向量.

设向量组  $S = \{\alpha_1, \dots, \alpha_s\}$  的秩为  $r$ , 则它们生成的线性空间  $V$  的维数就是  $r$ .  $S$  的极大无关组  $S_0$  的大小就是  $r$ , 且  $S_0$  是  $V$  的一组基.

有时候我们想更进一步, 就像  $\mathbb{R}^n$  的基本向量组  $e_1, \dots, e_n$  一样, 我们希望找到  $V$  的一组基  $\alpha_1, \dots, \alpha_r$  使得

- (1)  $\alpha_i$  长度都是 1;
- (2)  $\alpha_1, \dots, \alpha_r$  两两垂直.

## 定义

设  $\alpha = (a_1, \dots, a_n)^T, \beta = (b_1, \dots, b_n)^T \in \mathbb{R}^n$ , 定义内积

$$[\alpha, \beta] = \alpha^T \beta = \beta^T \alpha = a_1 b_1 + \cdots + a_n b_n \in \mathbb{R}.$$

内积是数量积的推广, 它满足

- (1)  $[\alpha, \beta] = [\beta, \alpha]$ ;
- (2)  $[\alpha, \alpha] \geq 0$ . 当且仅当  $\alpha = 0$  时,  $[\alpha, \alpha] = 0$ ;
- (3)  $[\lambda\alpha, \beta] = [\alpha, \lambda\beta] = \lambda[\alpha, \beta]$ ;
- (4)  $[\alpha + \beta, \gamma] = [\alpha, \gamma] + [\beta, \gamma]$ .

这说明内积是一个对称正定双线性型.

## 定义

设  $x = (x_1, \dots, x_n) \in \mathbb{R}^n$ , 定义  $x$  的长度或模为

$$\|\mathbf{x}\| = \sqrt{[\mathbf{x}, \mathbf{x}]} = \sqrt{x_1^2 + \cdots + x_n^2}.$$

当  $\|x\| = 1$  时, 称  $x$  为**单位向量**. 对于非零向量  $x$ ,  $\frac{x}{\|x\|}$  为  $x$  的**单位化向量**.

我们有  $x = \mathbf{0} \iff \|x\| = 0 \iff [x, x] = 0$ .

## 定义

若  $[\alpha, \beta] = 0$ , 称  $\alpha, \beta$  **正交**(垂直).

设  $\alpha \neq 0$ . 那么  $X$  的二次多项式

$$\|X\alpha + \beta\|^2 = [X\alpha + \beta, X\alpha + \beta] = [\alpha, \alpha]X^2 + 2[\alpha, \beta]X + [\beta, \beta] \geq 0$$

恒成立. 因此其判别式

$$\Delta = 4([\alpha, \beta]^2 - \|\alpha\|^2 \cdot \|\beta\|^2) \leq 0,$$

于是我们得到柯西-施瓦兹不等式

$$\pm[\alpha, \beta] \leq \|\alpha\| \cdot \|\beta\|.$$

显然  $\alpha = 0$  时它也成立.

## 定义

设非零向量  $\alpha = (a_1, \dots, a_n)^T, \beta = (b_1, \dots, b_n)^T \in \mathbb{R}^n$ , 定义  $\alpha, \beta$  的夹角为

$$\theta = \arccos \frac{[\alpha, \beta]}{\|\alpha\| \cdot \|\beta\|} \in [0, \pi].$$

注意正交比夹角为  $\frac{\pi}{2}$  略微广泛点, 因为零向量与任意向量正交.

若  $\alpha$  与  $\beta$  正交, 则

$$\|\alpha + \beta\|^2 = \|\alpha\|^2 + \|\beta\|^2 + 2[\alpha, \beta] = \|\alpha\|^2 + \|\beta\|^2,$$

此即勾股定理.

### 例：正交向量

## 定义

- (1) 若向量组  $S$  中的向量两两正交且非零, 则称  $S$  为**正交向量组**.
- (2) 若向量组  $S$  中的向量两两正交且均为单位向量, 则称  $S$  为**标准正交向量组**.

## 例

设  $\alpha_1 = (1, 1, 1)^T, \alpha_2 = (1, -2, 1)^T \in \mathbb{R}^3$ . 求向量  $\alpha_3$  使得  $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3$  是正交向量组.

## 解

显然  $\alpha_1, \alpha_2$  正交. 设  $\alpha_3 = (x_1, x_2, x_3)^T$ , 则

$$[\alpha_1, \alpha_3] = x_1 + x_2 + x_3 = 0,$$

$$[\alpha_2, \alpha_3] = x_1 - 2x_2 + x_3 = 0.$$

解得  $(x_1, x_2, x_3) = (k, 0, -k)$ . 故可取  $\alpha_3 = (1, 0, -1)^T$ .

### 正交向量组必线性无关.

设  $\alpha_1, \dots, \alpha_r$  是正交向量组,  $\lambda_1 \alpha_1 + \dots + \lambda_r \alpha_r = 0$ . 对任意  $1 \leq i \leq r$ ,

$$\begin{aligned} 0 &= [\mathbf{0}, \boldsymbol{\alpha}_i] = [\lambda_1 \boldsymbol{\alpha}_1 + \cdots + \lambda_r \boldsymbol{\alpha}_r, \boldsymbol{\alpha}_i] \\ &= \lambda_1 [\boldsymbol{\alpha}_1, \boldsymbol{\alpha}_i] + \cdots + \lambda_r [\boldsymbol{\alpha}_r, \boldsymbol{\alpha}_i] = \lambda_i [\boldsymbol{\alpha}_i, \boldsymbol{\alpha}_i]. \end{aligned}$$

由于  $\alpha_i$  非零,  $[\alpha_i, \alpha_i] \neq 0, \lambda_i = 0$ . 故  $\alpha_1, \dots, \alpha_r$  线性无关.

5

如果  $\alpha_1, \dots, \alpha_r$  是线性空间  $V$  的一组标准正交基, 则对任意  $v \in V$ , 有

$$\mathbf{v} = \sum_{i=1}^r [\mathbf{v}, \alpha_i] \alpha_i.$$



## 定义

若实方阵  $A$  满足  $A^T A = E$ , 则称  $A$  为**正交阵**.

正交阵满足如下性质:

- (1)  $A = (\alpha_1, \dots, \alpha_n)$  是正交阵  $\iff \alpha_1, \dots, \alpha_n$  是标准正交向量组.
- (2)  $A$  是正交阵  $\iff A^T = A^{-1}$ .
- (3)  $A$  是正交阵  $\implies |A| = \pm 1$  且  $A^T, A^{-1}, A^*$  都是正交阵.

## 定义

若  $P$  为正交阵, 称线性变换  $y = Px$  为**正交变换**.

例如,  $\mathbb{R}^2$  上的正交变换就是绕原点的旋转、反射, 以及它们的复合. 由于

$$[Px, Py] = x^T P^T P y = x^T y = [x, y],$$

因此**正交变换保持向量的长度和夹角**.

现在来看如何从空间  $V$  的一组基  $\alpha_1, \dots, \alpha_r$  得到一组标准正交基. 令  $\beta_1 = \alpha_1, \beta_2 = \alpha_2 + \lambda\beta_1$ . 若  $\beta_1$  和  $\beta_2$  正交, 则

$$0 = [\beta_2, \beta_1] = [\alpha_2, \beta_1] + \lambda[\beta_1, \beta_1],$$

因此  $\lambda = -\frac{[\alpha_2, \beta_1]}{[\beta_1, \beta_1]}$ .

令  $\beta_3 = \alpha_3 + \lambda_1\beta_1 + \lambda_2\beta_2$ , 类似地, 若  $\beta_3$  和  $\beta_1, \beta_2$  均正交, 则

$$\lambda_1 = -\frac{[\alpha_3, \beta_1]}{[\beta_1, \beta_1]}, \quad \lambda_2 = -\frac{[\alpha_3, \beta_2]}{[\beta_2, \beta_2]},$$

$$\beta_3 = \alpha_3 - \frac{[\alpha_3, \beta_1]}{[\beta_1, \beta_1]} \beta_1 - \frac{[\alpha_3, \beta_2]}{[\beta_2, \beta_2]} \beta_2.$$

依次递推下去可得一组正交基.

## 格拉姆-施密特正交单位化方法

$$\beta_1 = \alpha_1$$

$$\beta_2 = \alpha_2 - \frac{[\alpha_2, \beta_1]}{[\beta_1, \beta_1]} \beta_1$$

$$\beta_3 = \alpha_3 - \frac{[\alpha_3, \beta_1]}{[\beta_1, \beta_1]} \beta_1 - \frac{[\alpha_3, \beta_2]}{[\beta_2, \beta_2]} \beta_2$$

$$\vdots$$

$$\beta_r = \alpha_r - \frac{[\alpha_r, \beta_1]}{[\beta_1, \beta_1]} \beta_1 - \cdots - \frac{[\alpha_r, \beta_{r-1}]}{[\beta_{r-1}, \beta_{r-1}]} \beta_{r-1}$$

则  $e_1 = \frac{\beta_1}{\|\beta_1\|}, \dots, e_r = \frac{\beta_r}{\|\beta_r\|}$  就是  $V$  的一组标准正交基.

## 典型例题: 格拉姆-施密特正交化

例

将  $\alpha_1 = (1, 1, 0)^T, \alpha_2 = (1, 0, 1)^T, \alpha_3 = (1, 1, 2)^T$  正交单位化.

解

$$\beta_1 = \alpha_1 = (1, 1, 0)^T$$

$$\beta_2 = \alpha_2 - \frac{[\alpha_2, \beta_1]}{[\beta_1, \beta_1]} \beta_1 = (1, 0, 1)^T - \frac{1}{2}(1, 1, 0)^T = \left(\frac{1}{2}, -\frac{1}{2}, 1\right)^T$$

$$\beta_3 = \alpha_3 - \frac{[\alpha_3, \beta_1]}{[\beta_1, \beta_1]} \beta_1 - \frac{[\alpha_3, \beta_2]}{[\beta_2, \beta_2]} \beta_2 = (1, 1, 2)^T - (1, 1, 0)^T - \frac{2}{3/2} \left(\frac{1}{2}, -\frac{1}{2}, 1\right)^T = \left(-\frac{2}{3}, \frac{2}{3}, \frac{2}{3}\right)^T$$

$$e_1 = \frac{\beta_1}{\|\beta_1\|} = \frac{1}{\sqrt{2}}(1, 1, 0)^T, \quad e_2 = \frac{\beta_2}{\|\beta_2\|} = \frac{1}{\sqrt{6}}(1, -1, 2)^T, \quad e_3 = \frac{\beta_3}{\|\beta_3\|} = \frac{1}{\sqrt{3}}(-1, 1, 1)^T.$$

## 第四节 线性方程组

- 齐次线性方程组解的存在性
- 齐次线性方程组解的结构
- 非齐次线性方程组
- 向量组的线性表示

## 线性方程组是指

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

它的系数形成了一个  $m \times n$  矩阵  $A$ , 称为**系数矩阵**.

线性方程组等价于

$$Ax = b,$$

其中

$$\mathbf{x} = (x_1, \dots, x_n)^T.$$

## 齐次线性方程组非零解的判定

当  $b = 0$  为零向量时, 称该线性方程组为**齐次的**; 否则称为**非齐次的**. 齐次线性方程组总有解  $x = 0$ .  $Ax = 0$  有非零解  $\iff A$  的列向量线性相关  $\iff R(A) < n$ .

## 定理

- (1)  $A_{m \times n} x = 0$  有 (无穷多) 非零解  $\iff R(A) < n$ ;
- (2)  $A_{m \times n} x = 0$  只有零解  $\iff R(A) = n$ .

## 推论

设  $A$  是  $n$  阶方阵.

- (1)  $Ax = 0$  有 (无穷多) 非零解  $\iff |A| = 0$ ;  
 (2)  $Ax = 0$  只有零解  $\iff |A| \neq 0$ .

## 推论

若方程个数小于未知元个数, 则齐次线性方程组有非零解.

### 例：齐次线性方程组非零解的判定

### 例

假设

$$\begin{cases} x_1 + 2x_2 - 2x_3 = 0 \\ 4x_1 + ax_2 + 3x_3 = 0 \\ 3x_1 - x_2 + x_3 = 0 \end{cases}$$

有非零解, 求  $a$ .

解

此时系数矩阵行列式为零:

$$0 = \begin{vmatrix} 1 & 2 & -2 \\ 4 & a & 3 \\ 3 & -1 & 1 \end{vmatrix} = 7a + 21, \quad a = -3.$$



### 例：齐次线性方程组非零解的判定

## 例

若下述方程有非零解, 求  $a$ .

$$\begin{cases} x_1 + x_2 + ax_3 = 0 \\ -x_1 + (a-1)x_2 + (1-a)x_3 = 0 \\ x_1 + x_2 + a^2x_3 = 0 \\ x_1 + x_2 + (2a+1)x_3 = 0 \end{cases}$$

解

$$\begin{pmatrix} 1 & 1 & a \\ -1 & a-1 & 1-a \\ 1 & 1 & a^2 \\ 1 & 1 & 2a+1 \end{pmatrix} \sim \begin{pmatrix} 1 & 1 & a \\ 0 & a & 1 \\ 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

的秩小于 3, 因此  $a = 0$ .

## 定义

称空间  $\{x \mid Ax = 0\}$  的一组基为该齐次线性方程组的基础解系.

## 齐次线性方程组的解

设  $A \in M_{m \times n}, R(A) = r$ . 线性方程组  $Ax = 0$  的基础解系包含  $n - r$  个向量.

## 证明

通过交换未知元的位置 (相当于交换  $A$  列的位置), 不妨设  $A$  可化为行最简形

$$\begin{pmatrix} 1 & \cdots & 0 & b_{11} & \cdots & b_{1,n-r} \\ \vdots & \ddots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & \cdots & 1 & b_{r,1} & \cdots & b_{r,n-r} \\ \hline 0 & \cdots & 0 & 0 & \cdots & 0 \\ \vdots & & \vdots & \vdots & & \vdots \\ 0 & \cdots & 0 & 0 & \cdots & 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \mathbf{E}_r & \mathbf{B} \\ \mathbf{O} & \mathbf{O} \end{pmatrix}.$$

### 续证

方程化为  $(E_r, B)x = 0$ , 即

$$\begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_r \end{pmatrix} = -\mathbf{B} \begin{pmatrix} x_{r+1} \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}, \quad \mathbf{x} = \begin{pmatrix} -\mathbf{B} \\ \mathbf{E}_{n-r} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_{r+1} \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}.$$

于是  $C := \begin{pmatrix} -B \\ E_{n-r} \end{pmatrix}$  的  $n-r$  个列向量生成了整个解空间. 由于  $R(C) \geq R(E_{n-r}) = n-r$ ,  $C$  列满秩, 因此它的列向量就是一组基础解系.  $\square$

## 推论

$Ax = 0$  任意  $n - r$  个线性无关的解都是一组基础解系.

## 齐次线性方程组的解法

- (1) 将系数矩阵通过初等行变换化为行最简形.
- (2) 将矩阵重新写成方程形式  $x_i + \cdots = 0$ .
- (3) 移项, 使得等式左侧只有阶梯拐角列  $i$  对应的  $x_i = \cdots$ .
- (4) 添加  $n - r$  项  $x_j = x_j$ , 使得等式左边凑成  $x$ .
- (5) 等式右侧是非拐角列  $j$  对应的  $x_j$  的组合, 其系数形成的  $n - r$  个向量就是基础解系.

### 典型例题：求基础解系

## 例

解方程 
$$\begin{cases} x_1 + 2x_2 + 4x_3 + x_4 = 0 \\ 2x_1 + 4x_2 - 2x_3 - x_4 = 0 \\ 3x_1 + 6x_2 + 2x_3 = 0 \end{cases}$$

解

$$\begin{pmatrix} 1 & 2 & 4 & 1 \\ 2 & 4 & -2 & -1 \\ 3 & 6 & 2 & 0 \end{pmatrix} \sim \begin{pmatrix} 1 & 2 & 4 & 1 \\ 0 & 0 & -10 & 3 \\ 0 & 0 & -10 & 3 \end{pmatrix} \sim \begin{pmatrix} 1 & 2 & 0 & -1/5 \\ 0 & 0 & 1 & 3/10 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix},$$

$$\Rightarrow \begin{cases} x_1 + 2x_2 - 1/5x_4 = 0 \\ x_3 + 3/10x_4 = 0 \end{cases}$$

## 续解

将  $x_1, x_3$  保留在等式左侧, 其它项移动到等式右边, 并添加  $x_2 = x_2, x_4 = x_4$ , 得到

$$\begin{cases} x_1 = -2x_2 + 1/5x_4 \\ x_2 = x_2 \\ x_3 = -3/10x_4 \\ x_4 = x_4 \end{cases} \Rightarrow \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ x_4 \end{pmatrix} = x_2 \begin{pmatrix} -2 \\ 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} + x_4 \begin{pmatrix} 1/5 \\ 0 \\ -3/10 \\ 1 \end{pmatrix},$$

通解为

$$\begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ x_4 \end{pmatrix} = k_1 \begin{pmatrix} -2 \\ 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} + k_2 \begin{pmatrix} 1/5 \\ 0 \\ -3/10 \\ 1 \end{pmatrix}, \quad k_1, k_2 \text{ 为任意常数.}$$

## 练习

解方程  $Ax = 0$ , 其中  $A = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 1 & 1 & 1 \\ 2 & 4 & 3 & 1 & 1 \\ -1 & -2 & 1 & 3 & -3 \\ 0 & 0 & 2 & 5 & -2 \end{pmatrix}$ .

## 答案

$$\mathbf{A} \rightsquigarrow \begin{pmatrix} 1 & 2 & 0 & 0 & 2 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & -1 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} \Rightarrow \begin{cases} x_1 = -2x_2 - 2x_5 \\ x_2 = x_2 \\ x_3 = x_5 \\ x_4 = x_4 \\ x_5 = x_5 \end{cases} \Rightarrow \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ x_4 \\ x_5 \end{pmatrix} = k_1 \begin{pmatrix} -2 \\ 1 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} + k_2 \begin{pmatrix} -2 \\ 0 \\ 1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}.$$

### 例：基础解系

## 例

设  $A \in M_{m \times n}$ ,  $R(A) = n - 3$ ,  $\xi_1, \xi_2, \xi_3$  为  $Ax = 0$  的三个线性无关的解. 则( B )是该方程的一组基础解系.

- (A)  $\xi_1, -\xi_2, \xi_2 - \xi_3, \xi_3 - \xi_1$

- (B)  $\xi_1, \xi_1 + \xi_2, \xi_1 + \xi_2 + \xi_3$

- (C)  $\xi_1, \xi_2$

- (D)  $\xi_1, \xi_1 - \xi_2 - \xi_3, \xi_1 + \xi_2 + \xi_3$

## 练习

设  $\xi_1, \xi_2, \xi_3$  是  $Ax = 0$  的一组基础解系, 则( D )也是该方程的一组基础解系.

- (A) 与  $\xi_1, \xi_2, \xi_3$  等价的一组向量

- (B) 与  $\xi_1, \xi_2, \xi_3$  同秩的一组向量

- (C)  $\xi_1 - \xi_2, \xi_2 - \xi_3, \xi_3 - \xi_1$

- (D)  $\xi_1 + \xi_2, \xi_2 + \xi_3, \xi_3 + \xi_1$



### 例：基础解系的应用

## 例

设  $A$  是  $n$  阶方阵,  $R(A) = n - 1$  且每行元素之和为 0. 则齐次线性方程组  $Ax = 0$  的解为  $k(1, 1, \dots, 1)^T$ ,  $k$  为任意常数.

## 例

设  $n$  阶方阵  $A$  列向量的一个极大线性无关组为  $\alpha_1, \dots, \alpha_{n-1}$ . 则  $A^*x = 0$  的解为  $k_1\alpha_1 + \dots + k_{n-1}\alpha_{n-1}, k_1, \dots, k_{n-1}$  为任意常数.

## 练习

设  $n$  阶方阵  $A$  满足  $R(A) = n - 1$ , 代数余子式  $A_{11} \neq 0$ . 则  $Ax = 0$  的解为  $k(A_{11}, \dots, A_{1n})^T, k$  为任意常数.

### 例：基础解系

## 例

设  $A_{m \times n} B_{n \times s} = O$ , 证明  $R(A) + R(B) \leq n$ .

## 证明

由于  $B$  的列向量都是  $Ax = 0$  的解, 因此  $R(B)$  不超过该方程解空间的维数, 即  $n - R(A)$ . □

### 例

设  $A$  是实矩阵, 证明  $R(A^T A) = R(A)$ .

## 证明

若  $A^T A x = 0$ , 则  $0 = x^T A^T A x = (Ax)^T A x = [Ax, Ax]$ . 由内积的正定性可知  $Ax = 0$ . 所以  $A^T A x = 0 \iff Ax = 0$ . 二者解空间维数相等. 由于二者列数相同, 因此二者秩相同. □

由此可知

$$\mathbf{R}(\mathbf{A}\mathbf{A}^{\mathbf{T}}) = \mathbf{R}(\mathbf{A}^{\mathbf{T}}) = \mathbf{R}(\mathbf{A}) = \mathbf{R}(\mathbf{A}^{\mathbf{T}}\mathbf{A}),$$

$$\mathbf{R}(\mathbf{A}) = \mathbf{R}(\mathbf{A}^T \mathbf{A}) = \mathbf{R}(\mathbf{A}^T \mathbf{A} \mathbf{A}^T \mathbf{A}) = \dots$$

由于

$$\mathbf{R}(\mathbf{A}) \geq \mathbf{R}(\mathbf{A}\mathbf{A}^T\mathbf{A}) \geq \mathbf{R}(\mathbf{A}^T\mathbf{A}\mathbf{A}^T\mathbf{A}),$$

因此这些矩阵的秩都相等. 类似地, 任意多个  $A, A^T$  交错相乘得到的矩阵秩也都等于  $R(A)$ .

注意, 对于复矩阵这并不成立, 例如

$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 1 \\ i \end{pmatrix}, \quad \mathbf{A}^T \mathbf{A} = 0.$$

此时有  $R(\bar{A}^T A) = R(A)$ , 其中  $\bar{A}$  表示所有元素取共轭.

### 例：基础解系

## 例

若  $A = (\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3, \alpha_4, \alpha_5)$  且  $Ax = 0$  的解为  $k_1(1, 0, -1, 0, 1)^T + k_2(1, 0, 0, 1, -1)^T$ , 则  $A$  列向量组的一个极大无关组是( D ).

- (A)  $\alpha_1, \alpha_3, \alpha_5$       (B)  $\alpha_1, \alpha_3, \alpha_4$       (C)  $\alpha_3, \alpha_4, \alpha_5$       (D)  $\alpha_2, \alpha_3, \alpha_5$

## 练习

若  $A = \begin{pmatrix} a & 1 & a^2 \\ 1 & a & 1 \\ 1 & 1 & a \end{pmatrix}$  且存在 3 阶非零矩阵  $B$  使得  $AB = O$ , 则( A ).

- (A)  $a = 1, |\mathbf{B}| = 0$
- (C)  $a = 1, |\mathbf{B}| \neq 0$
- (B)  $a = -2, |\mathbf{B}| = 0$
- (D)  $a = -2, |\mathbf{B}| \neq 0$

设  $A \in M_{m \times n}$ . 对于非齐次线性方程组  $Ax = b$ , 若方程有解, 则  $b$  可以由  $A$  的列向量线性表示, 从而  $A$  的列向量组和  $(A, b)$  的列向量组等价. 因此  $R(A) = R(A, b)$ . 我们称  $m \times (n + 1)$  矩阵  $(A, b)$  为增广矩阵.

注意到  $A$  列向量生成的空间  $V$  是  $(A, b)$  列向量生成的空间  $W$  的子空间. 若  $R(A) = R(A, b)$ , 则  $V = W$ ,  $A$  列向量组的一个极大无关组  $S$  也是  $(A, b)$  的极大无关组. 从而  $b$  是  $S$  的线性组合, 也是  $A$  列向量的线性组合.

## 定理

$$Ax = b \text{ 有解} \iff R(A) = R(A, b).$$

## 推论

若  $R(A_{m \times n}) = m$ , 则  $Ax = b$  总有解.

## 非齐次线性方程组解的结构

若非齐次线性方程组  $Ax = b$  有解  $x = x_0$ , 则  $A(x - x_0) = 0$ . 从而  $x - x_0$  是  $Ax = 0$  的解. 设  $\xi_1, \dots, \xi_{n-r}$  为  $Ax = 0$  的一组基础解系, 则  $Ax = 0$  的通解为

$$x = x_0 + k_1 \xi_1 + \cdots + k_{n-r} \xi_{n-r},$$

$k_1, \dots, k_{n-r}$  为任意常数.

## 线性方程组解的判定准则

- (1) 若  $R(A) < R(A, b)$ , 则  $Ax = b$  无解;
- (2) 若  $R(A) = R(A, b) = n$ , 则  $Ax = b$  有唯一解;
- (3) 若  $R(A) = R(A, b) < n$ , 则  $Ax = b$  有无穷多解.

## 推论

若  $A$  是  $n$  阶方阵, 则  $Ax = b$  有唯一解  $\iff |A| \neq 0$ .

若  $|A| = 0$ , 则  $Ax = b$  无解或有无穷多解.

## 非齐次线性方程组的解法

- (1) 写: 写出方程组对应的增广矩阵  $(A, b)$ ;
- (2) 变: 通过初等行变换将其化为行最简形;
- (3) 判: 通过行最简形判定方程是否有解;
- (4) 解: 若系数矩阵部分零行对应的常数项均为零, 则方程有解.
- (5) 类似于齐次情形, 将矩阵重新写成方程形式、移项、添恒等式, 使得等式左边凑成  $x$ .
- (6) 等式右侧的常数部分是特解, 其余是非拐角列  $j$  对应的  $x_j$  的组合, 其系数形成的  $n - r$  个向量就是基础解系.

### 典型例题：解非齐次线性方程组

## 例

解方程 
$$\begin{cases} x_1 + 2x_2 + 3x_3 + 4x_4 = 1 \\ 2x_1 - x_2 + 2x_3 - 2x_4 = 3 \\ 3x_1 + x_2 + 5x_3 + 2x_4 = 2 \end{cases}$$

解

$$\begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 & 4 & | & 1 \\ 2 & -1 & 2 & -2 & | & 3 \\ 3 & 1 & 5 & 2 & | & 2 \end{pmatrix} \xrightarrow{r} \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 & 4 & | & 1 \\ 0 & -5 & -4 & -10 & | & 1 \\ 0 & -5 & -4 & -10 & | & -1 \end{pmatrix} \xrightarrow{r} \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 & 4 & | & 1 \\ 0 & -5 & -4 & -10 & | & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & | & 1 \end{pmatrix}.$$

于是  $R(A) = 2 < R(A, b) = 3$ , 无解.



### 典型例题：解非齐次线性方程组

### 例

解方程  $\begin{cases} x_1 - x_2 - x_3 + x_4 = 0 \\ x_1 - x_2 + x_3 - 3x_4 = 1 \\ x_1 - x_2 - 2x_3 + 3x_4 = -1/2 \end{cases}$

解

$$\begin{pmatrix} 1 & -1 & -1 & 1 & | & 0 \\ 1 & -1 & 1 & -3 & | & 1 \\ 1 & -1 & -2 & 3 & | & -1/2 \end{pmatrix} \sim \begin{pmatrix} 1 & -1 & 0 & -1 & | & 1/2 \\ 0 & 0 & 1 & -2 & | & 1/2 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & | & 0 \end{pmatrix}.$$

于是  $R(A) = 2 = R(A, b) = 2$ , 有解.

$$\begin{cases} x_1 = x_2 + x_4 + 1/2 \\ x_2 = x_2 \\ x_3 = 2x_4 + 1/2 \\ x_4 = x_4 \end{cases} \implies \mathbf{x} = \begin{pmatrix} 1/2 \\ 0 \\ 1/2 \\ 0 \end{pmatrix} + k_1 \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} + k_2 \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 2 \\ 1 \end{pmatrix}, k_1, k_2 \in \mathbb{R}.$$

## 例

已知

$$\alpha_1 = (1, 4, 0, 2)^T, \alpha_2 = (2, 7, 1, 3)^T, \alpha_3 = (0, 1, -1, a)^T, \beta = (3, 10, b, 4)^T.$$

问  $a, b$  为何值时,

- (1)  $\beta$  不能由  $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3$  线性表示;
- (2)  $\beta$  能由  $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3$  唯一线性表示;
- (3)  $\beta$  能由  $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3$  不唯一线性表示.



### 例：线性方程组解的性质

## 例

设  $A \in M_{m \times n}$ , 则( D ).

- (A) 若  $Ax = 0$  仅有零解, 则  $Ax = b$  有唯一解  
(B) 若  $Ax = 0$  有非零解, 则  $Ax = b$  有无穷多解  
(C) 若  $Ax = b$  有无穷多解, 则  $Ax = 0$  只有零解  
(D) 若  $Ax = b$  有无穷多解, 则  $Ax = 0$  有非零解

## 练习

设  $\mathbf{A} \in M_{m \times n}$ ,  $R(\mathbf{A}) = m < n$ , 则( C ).

- (A)  $A$  的任意  $m$  个列向量线性无关
- (B)  $A$  的任意一个  $m$  阶子式不等于 0
- (C)  $Ax = b$  一定有无穷多个解
- (D)  $A \sim (E, O)$

### 典型例题：解非齐次线性方程组

## 例

$a$  为何值时, 以下方程 (1) 有唯一解; (2) 无解; (3) 有无穷多解? 并在有无穷多解时求其通解.

$$\begin{cases} (1+a)x_1 + x_2 + x_3 = 0 \\ x_1 + (1+a)x_2 + x_3 = 3 \\ x_1 + x_2 + (1+a)x_3 = a \end{cases}$$

和之前求带参数矩阵的秩类似, 此处不宜实施常数不确定是否非零的第二类初等变换  $\frac{1}{a+1}r_2, (a-2)r_3$  等.

解

$$(\mathbf{A}, \mathbf{b}) = \left( \begin{array}{ccc|c} 1+a & 1 & 1 & 0 \\ 1 & 1+a & 1 & 3 \\ 1 & 1 & 1+a & a \end{array} \right) \rightsquigarrow \left( \begin{array}{ccc|c} 1 & 1+a & 1 & 3 \\ 0 & -a & a & a-3 \\ 0 & a & a^2+2a & a^2+a \end{array} \right)$$

### 续解

$$\sim_r \left( \begin{array}{ccc|c} 1 & 1+a & 1 & 3 \\ 0 & a & -a & 3-a \\ 0 & 0 & a^2+3a & a^2+2a-3 \end{array} \right).$$

(1) 若  $a \neq 0, -3$ , 则  $R(A) = R(A, b) = 3$ , 方程有唯一解.

(2) 若  $a = 0$ , 则  $(\mathbf{A}, \mathbf{b}) \sim \left( \begin{array}{ccc|c} 1 & 1 & 1 & 3 \\ 0 & 0 & 0 & 3 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{array} \right)$ ,  $R(\mathbf{A}) = 1 < R(\mathbf{A}, \mathbf{b}) = 2$ , 方程无解.

### 典型例题：解非齐次线性方程组

### 续解

(3) 若  $a = -3$ , 则  $(\mathbf{A}, \mathbf{b}) \sim \left( \begin{array}{ccc|c} 1 & 0 & -1 & -1 \\ 0 & 1 & -1 & -2 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{array} \right)$ ,  $R(\mathbf{A}) = R(\mathbf{A}, \mathbf{b}) = 2$ , 方程有无穷多

解. 特解为  $\begin{pmatrix} -1 \\ -2 \\ 0 \end{pmatrix}$ , 基础解系为  $\begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}$ , 通解为

$$\mathbf{x} = \begin{pmatrix} -1 \\ -2 \\ 0 \end{pmatrix} + k \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix},$$

$k$  为任意常数.

由于系数矩阵为 3 阶方阵, 也可以先通过  $|\mathbf{A}| \neq 0$  得到唯一解情形.

## 练习

$a, b$  为何值时, 以下方程

(1) 有唯一解; (2) 无解; (3) 有无穷多解? 并在有无穷多解时求其通解.

$$\begin{cases} x_1 + x_2 + x_3 + x_4 = 1 \\ x_2 - x_3 + 2x_4 = 1 \\ 2x_1 + 3x_2 + (a+2)x_3 + 4x_4 = b+3 \\ 3x_1 + 5x_2 + x_3 + (a+8)x_4 = 5 \end{cases}$$



### 典型例题：解非齐次线性方程组

## 答案

$$\begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 & 1 \\ 0 & 1 & -1 & 2 & 1 \\ 2 & 3 & a+2 & 4 & b+3 \\ 3 & 5 & 1 & a+8 & 5 \end{pmatrix} \sim_r \begin{pmatrix} 1 & 0 & 2 & -1 & 0 \\ 0 & 1 & -1 & 2 & 1 \\ 0 & 0 & a+1 & 0 & b \\ 0 & 0 & 0 & a+1 & 0 \end{pmatrix}.$$

- (1)  $a \neq -1$  时有唯一解;
- (2)  $a = -1, b \neq 0$  时无解;
- (3)  $a = -1, b = 0$  时有无穷多解, 通解为

$$\mathbf{x} = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} + k_1 \begin{pmatrix} -2 \\ 1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix} + k_2 \begin{pmatrix} 1 \\ -2 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}.$$

### 例：线性方程组解的性质

## 例

设四元非齐次线性方程组  $Ax = b$  的系数矩阵  $A$  的秩为 3. 已知  $\eta_1, \eta_2, \eta_3$  是它的三个解向量, 且

$$\eta_1 = (2, 3, 4, 5)^T, \quad \eta_2 + \eta_3 = (1, 2, 3, 4)^T.$$

求  $Ax = b$  的通解.

## 解

由于  $R(A) = 3$ , 因此  $Ax = 0$  的基础解系只包含一个向量. 根据解的性质,

$$2\eta_1 - (\eta_2 + \eta_3) = (3, 4, 5, 6)^T$$

是  $Ax = 0$  的一个解, 因此这是它的一个基础解系. 故  $Ax = b$  的通解为

$$\mathbf{x} = \boldsymbol{\eta}_1 + k(3, 4, 5, 6)^T = (2, 3, 4, 5)^T + k(3, 4, 5, 6)^T.$$

### 例：线性方程组解的性质

## 例

已知 4 阶方阵  $A = (\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3, \alpha_4)$ , 且  $\alpha_2, \alpha_3, \alpha_4$  线性无关,  $\alpha_1 = 2\alpha_2 - \alpha_3$ . 若  $\beta = \alpha_1 + \alpha_2 + \alpha_3 + \alpha_4$ , 求  $Ax = \beta$  的通解.

## 解

由题设可知  $R(A) = 3$ , 因此  $Ax = 0$  的基础解系只包含一个向量. 由  $\alpha_1 = 2\alpha_2 - \alpha_3$  可知  $(1, -2, 1, 0)^T$  是  $Ax = 0$  的一个解, 因此这是它的一个基础解系. 注意到  $(1, 1, 1, 1)^T$  是  $Ax = b$  的一个特解, 故通解为

$$\mathbf{x} = (1, 1, 1, 1)^T + k(1, -2, 1, 0)^T.$$

### 例：线性方程组解的性质

### 例

已知  $\beta_1, \beta_2$  是  $Ax = b$  的两个不同的解,  $\alpha_1, \alpha_2$  是  $Ax = 0$  的基础解系, 则  $Ax = b$  的通解为 ( B ),  $k_1, k_2$  为任意常数.

$$(A) \quad \frac{\beta_1 - \beta_2}{2} + k_1 \alpha_1 + k_2 (\alpha_1 + \alpha_2)$$

(B)  $2\beta_1 - \beta_2 + k_1\alpha_1 + k_2(\alpha_1 - \alpha_2)$

$$(C) \quad \frac{\beta_1 + \beta_2}{2} + k_1 \alpha_1 + k_2 (\beta_1 - \beta_2)$$

$$(D) \frac{\beta_1 - \beta_2}{2} + k_1 \alpha_1 + k_2 (\beta_1 - \beta_2)$$

## 练习

已知  $\eta_1 = (0, 1, 0)^T, \eta_2 = (-3, 2, 2)^T$  是线性方程组  $\begin{cases} x_1 - x_2 + 2x_3 = -1 \\ 3x_1 + x_2 + 4x_3 = 1 \\ ax_1 + bx_2 + cx_3 = d \end{cases}$  的两个解向量, 则该方程组的通解为  $(0, 1, 0)^T + k(-3, 1, 2)^T$  .

若  $B$  的列向量可由  $A$  的列向量组线性表示, 则  $(A, B)$  的列向量组和  $A$  的列向量组等价, 因此  $R(A) = R(A, B)$ .

注意到  $A$  列向量生成的空间  $V$  是  $(A, B)$  列向量生成的空间  $W$  的子空间. 若  $R(A) = R(A, b)$ , 则  $A$  列向量组的一个极大无关组  $S$  也是  $(A, B)$  的极大无关组. 从而  $B$  的列向量都是  $S$  的线性组合, 也是  $A$  列向量的线性组合.

### 定理

- (1)  $B$  的列向量组可由  $A$  的列向量组线性表示  $\iff AX = B$  有解  $\iff R(A) = R(A, B)$ .
- (2)  $B$  的列向量组和  $A$  的列向量组等价  $\iff R(A) = R(A, B) = R(B)$ .

### 例：向量组等价

## 例

证明向量组  $\alpha_1, \alpha_2$  与  $\beta_1, \beta_2, \beta_3$  等价, 其中

$$\alpha_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ -1 \\ 1 \\ -1 \end{pmatrix}, \alpha_2 = \begin{pmatrix} 3 \\ 1 \\ 1 \\ 3 \end{pmatrix}, \beta_1 = \begin{pmatrix} 2 \\ 0 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}, \beta_2 = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \\ 2 \end{pmatrix}, \beta_3 = \begin{pmatrix} 3 \\ -1 \\ 2 \\ 0 \end{pmatrix}.$$

## 证明

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

因此  $R(\alpha_1, \alpha_2, \beta_1, \beta_2, \beta_3) = R(\alpha_1, \alpha_2) = R(\beta_1, \beta_2, \beta_3) = 2$ .



比较常见的是最小二乘法: 即寻找参数  $\beta$  使得

尽可能小, 其中  $(x_i, y_i)$  是实验数据,  $\mathbf{y} = (y_1, \dots, y_k)^T$ ,  $A$  是由行向量  $\mathbf{x}_i^T$  构成的  $k \times n$  矩阵. 注意所有向量  $A\beta$  形成一个向量空间  $V$ , 也就是  $A$  的列向量生成的空间.  $\mathbf{y}$  距离这个空间的距离  $\|\mathbf{y} - A\beta\|$  达到最小时,  $\mathbf{y} - A\beta$  应当和这个空间正交. 于是  $A^T(\mathbf{y} - A\beta) = 0$ , 即  $\beta$  是方程

的解.