



# 《线性代数》



2019秋

## 第五章 向量空间理论

### § 5.6 线性方程组的解理论 & 矩阵的四个基本子空间



杨晶 主讲

## 回顾：线性方程组的不同表示形式

(1) 普通形式: 
$$\begin{cases} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \cdots + a_{1n}x_n = b_1 \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \cdots + a_{2n}x_n = b_2 \\ \cdots \quad \cdots \quad \cdots \quad \cdots \quad \cdots \quad \cdots \\ a_{m1}x_1 + a_{m2}x_2 + \cdots + a_{mn}x_n = b_m \end{cases}$$

(2) 矩阵形式:  $A\vec{X} = \vec{b}$ , 其中  $A = (a_{ij})_{m \times n}$ ,  $\vec{X} = (x_1, x_2, \cdots, x_n)^T$ ,  
 $\vec{b} = (b_1, b_2, \cdots, b_m)^T$ .

(3) 向量形式:  $x_1\vec{\alpha}_1 + x_2\vec{\alpha}_2 + \cdots + x_n\vec{\alpha}_n = \vec{b}$ , 其中  
 $\vec{\alpha}_j = (a_{1j}, a_{2j}, \cdots, a_{mj})^T$ ,  $\vec{b} = (b_1, b_2, \cdots, b_m)^T$ ,  $j = 1, 2, \cdots, n$ .

## 回顾：线性方程组的几个基本问题

Q1. 解的存在问题

Q2. 解的个数问题

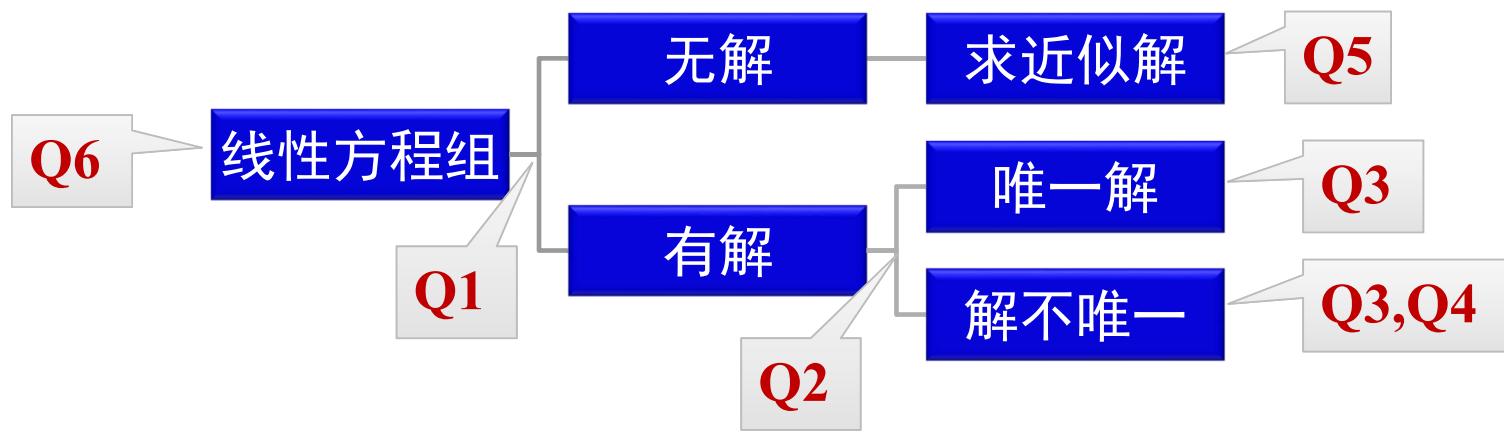
Q3. 解的求解问题

**Gauss消元法**

Q4. 解的结构问题

Q5. 解的近似问题

Q6. 对应的几何问题



## 本章问题的引入：

Q1. 解的存在问题  
Q2. 解的个数问题 }  $\longleftrightarrow$  秩

Q3. 解的求解问题  
Q4. 解的结构问题 }  $\longleftrightarrow$  向量空间

- 
- Gauss消元法只能对具体的每个系数矩阵展开计算，能否对前两个问题，给出更加本质的回答？
  - 秩是向量组和矩阵的数量本质，而线性方程组与向量组的线性相关性，以及与矩阵都有密切联系，这启发我们用秩的观点来重新考虑线性方程组的前两个问题.
  - 此外，利用向量空间的理论，我们还会详细分析线性方程组的解的结构，即给出Q4的回答；并进一步给出线性方程组清晰明确的一般求解方法，即对Q3给出明确的解答步骤.
  - 我们将分别讨论齐次与非齐次线性方程组.

# 内容提要

- 齐次线性方程组的解(零)空间与基础解系
- 齐次线性方程组的求解步骤
- 非齐次线性方程组的解的结构
- 非齐次线性方程组的求解步骤
- 矩阵的四个子空间及其性质



## 一、齐次线性方程组解的判定法则

齐次线性方程组一定有(零)解, 下用线性方程组的**矩阵形式**和**向量形式**来表示, 并加以考虑.

设  $A \in M_{m \times n}$ , 且  $A = (a_{ij})_{m \times n}$ ,  $\vec{\alpha}_j = (a_{1j}, a_{2j}, \dots, a_{mj})^T$ ,  $j = 1, 2, \dots, n$ .

则  $A\vec{X} = \vec{0}$  有非零解

$$\Leftrightarrow x_1 \vec{\alpha}_1 + x_2 \vec{\alpha}_2 + \dots + x_n \vec{\alpha}_n = \vec{0} \text{ 有非零解}$$

$$\Leftrightarrow A \text{ 的列向量组 } \vec{\alpha}_1, \vec{\alpha}_2, \dots, \vec{\alpha}_n \text{ 线性相关}$$

$$\Leftrightarrow r(A) = r(\vec{\alpha}_1, \vec{\alpha}_2, \dots, \vec{\alpha}_n) < n \text{ (} A \text{ 不是列满秩矩阵)}$$

**判则:**  $A\vec{X} = \vec{0}$  有非零解 (无穷多解)  $\Leftrightarrow r(A) < n$  (非列满秩);

$A\vec{X} = \vec{0}$  只有零解 (唯一解)  $\Leftrightarrow r(A) = n$  (列满秩).

## 二、齐次线性方程组的解空间与基础解系

在齐次线性方程组有非零解的情况下，它的解集合有什么性质？

设齐次线性方程组  $A_{m \times n} \vec{X} = \vec{0}$  的解集合为  $\underline{N(A)}$ ，下面来讨论  $N(A)$ 。

1.  $N(A)$  中每一个元素为齐次线性方程组的一个解，是一个  $n$  维向量，  
即  $N(A) \subseteq \mathbb{R}^n$ ，且  $\vec{0} \in N(A)$ ，即  $N(A) \neq \Phi$ 。

$\mathbb{R}^n$  非空子集

2. 设  $\vec{\eta}_1, \vec{\eta}_2 \in N(A)$ ，即  $\vec{\eta}_1, \vec{\eta}_2$  是  $A\vec{X} = \vec{0}$  的解，于是  $A\vec{\eta}_1 = \vec{0}, A\vec{\eta}_2 = \vec{0}$ ，  
 $\Rightarrow A(\vec{\eta}_1 + \vec{\eta}_2) = A\vec{\eta}_1 + A\vec{\eta}_2 = \vec{0} + \vec{0} = \vec{0}$   
 $\Rightarrow \vec{\eta}_1 + \vec{\eta}_2$  也是  $A\vec{X} = \vec{0}$  的解  $\Rightarrow \vec{\eta}_1 + \vec{\eta}_2 \in N(A)$ 。

加法封闭

3. 设  $\vec{\eta} \in N(A)$ ，即  $A\vec{\eta} = \vec{0}$ ， $\Rightarrow \forall k \in \mathbb{R}, A(k\vec{\eta}) = k(A\vec{\eta}) = \vec{0}$   
 $\Rightarrow \forall k \in \mathbb{R}, k\vec{\eta} \in N(A)$ 。

数乘封闭



**回顾：** 在 $\mathbb{R}^n$ 中对于线性运算 (加法、数乘) 封闭的子集合 —— 子空间.  
 $\mathbb{R}^n$ 的子空间的极大线性无关组 —— 基.  
 $\mathbb{R}^n$ 的子空间的数量本质 —— 维数.

**定理1** 齐次线性方程组  $A_{m \times n} \vec{X} = \vec{0}$  的解集合为  $N(A)$  是  $\mathbb{R}^n$  中的子空间.

**定义1** 解集  $N(A)$  称为齐次线性方程组  $A_{m \times n} \vec{X} = \vec{0}$  的**解空间**或**零空间**(null space);  $N(A)$ 的一组基称为齐次线性方程组  $A_{m \times n} \vec{X} = \vec{0}$  的一组**基础解系**(fundamental system of solutions).

设  $\vec{\eta}_1, \vec{\eta}_2, \dots, \vec{\eta}_t$  是一组基础解系, 则  $A_{m \times n} \vec{X} = \vec{0}$  的任何一个解均可表为:

$$\vec{\eta} = c_1 \vec{\eta}_1 + c_2 \vec{\eta}_2 + \dots + c_t \vec{\eta}_t,$$

其中  $c_1, c_2, \dots, c_t$  为任意实数, 上述形式的解称为齐次线性方程组  $A_{m \times n} \vec{X} = \vec{0}$  的**一般解**或**通解**.



由上讨论知：

- 齐次线性方程组的关键问题就是就是求通解，而求通解的关键问题就是**求出基础解系**.
- 基础解系不是唯一的，但其包含向量个数是确定的. 于是，齐次线性方程组的另一个关键问题就是**决定 $N(A)$ 的维数**，即 **$\dim N(A)$** .

**定理2** 设 $A$ 是  $m \times n$  矩阵， $r(A) = r \leq n$ ，则齐次线性方程组 $A\vec{X} = \vec{0}$ 的基础解系含有  $n - r$  个解向量，即 $\dim N(A) = n - r$ .

**分析：**第(1)步 求出 $n - r$ 个线性无关的解；

第(2)步验证任意解均可由这 $n - r$ 个解线性表出.

与此同时，希望得到求出一组较简单的基础解系的方法.

**证明：**在第三章中，我们已讨论了用Gauss消元法求解线性方程组的方法。下面把这一过程再明确化和严格化. 首先，用Gauss消元法把系数矩阵 $A$ 化为简化阶梯形矩阵 $C$  (为方便表示，不妨设主元素在前 $r$ 列)

$$A \rightarrow C = \left( \begin{array}{cccc|ccc} 1 & 0 & \cdots & 0 & c_{1,r+1} & \cdots & c_{1n} \\ 0 & 1 & \cdots & 0 & c_{2,r+1} & \cdots & c_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots & \vdots & & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & 1 & c_{r,r+1} & \cdots & c_{rn} \\ 0 & 0 & \cdots & 0 & 0 & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & & \vdots & \vdots & & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & 0 & 0 & \cdots & 0 \end{array} \right)$$

主元
主变量
取负号

$$\Rightarrow \left\{ \begin{array}{l} x_1 = -c_{1,r+1}x_{r+1} - \cdots - c_{1n}x_n \\ x_2 = -c_{2,r+1}x_{r+1} - \cdots - c_{2n}x_n \\ \vdots \\ x_r = -c_{r,r+1}x_{r+1} - \cdots - c_{rn}x_n \end{array} \right.$$

自由变量

第1列
第2列
...
第 $r$ 列
第 $r+1$ 列
...
第 $n$ 列

上述解也可以表示为：

$$\begin{cases} x_1 = -c_{1,r+1}k_{r+1} - \cdots - c_{1n}k_n \\ x_2 = -c_{2,r+1}k_{r+1} - \cdots - c_{2n}k_n \\ \cdots \quad \cdots \quad \cdots \quad \cdots \quad \cdots \\ x_r = -c_{r,r+1}k_{r+1} - \cdots - c_{rn}k_n \\ x_{r+1} = k_{r+1} \\ \cdots \quad \cdots \\ x_n = k_n \end{cases}$$

其中,  $k_{r+1}, k_{r+2}, \dots, k_n$  为  $n-r$  个任意实数.

进一步表示为向量的形式：

$$\begin{bmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_r \\ x_{r+1} \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix} = k_{r+1} \begin{bmatrix} -c_{1,r+1} \\ \vdots \\ -c_{r,r+1} \\ 1 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{bmatrix} + k_{r+2} \begin{bmatrix} -c_{1,r+2} \\ \vdots \\ -c_{r,r+2} \\ 0 \\ 1 \\ \vdots \\ 0 \end{bmatrix} + \cdots + k_n \begin{bmatrix} -c_{1n} \\ \vdots \\ -c_{rn} \\ 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 1 \end{bmatrix}$$

简记为  $\vec{\eta} = k_{r+1}\vec{\eta}_1 + k_{r+2}\vec{\eta}_2 + \cdots + k_n\vec{\eta}_{n-r}$

下面证明:  $\{\vec{\eta}_1, \vec{\eta}_2, \dots, \vec{\eta}_{n-r}\}$  为一组基础解系.

首先说明  $\vec{\eta}_i$  ( $1 \leq i \leq n-r$ ) 均为齐次线性方程组的解. 在上述解

$$\vec{\eta} = k_{r+1}\vec{\eta}_1 + k_{r+2}\vec{\eta}_2 + \dots + k_n\vec{\eta}_{n-r}$$

中, 取  $k_{r+i}=1$ , 其余  $k_j=0$ , ( $r+1 \leq j \leq n, j \neq r+i$ ), 则  $\vec{\eta} = \vec{\eta}_i$  为解.

其次说明  $\{\vec{\eta}_1, \vec{\eta}_2, \dots, \vec{\eta}_{n-r}\}$  线性无关. 由于

$$(\vec{\eta}_1, \vec{\eta}_2, \dots, \vec{\eta}_{n-r}) = \begin{pmatrix} -C_1 \\ I_{n-r} \end{pmatrix},$$

其截短向量组(构成  $I_{n-r}$ )线性无关, 从而  $\{\vec{\eta}_1, \vec{\eta}_2, \dots, \vec{\eta}_{n-r}\}$  线性无关.

最后说明, 齐次线性方程组  $A\vec{X} = \vec{0}$  的任意解均可由  $\{\vec{\eta}_1, \vec{\eta}_2, \dots, \vec{\eta}_{n-r}\}$  线性表示. 若  $\vec{\xi} \in N(A)$ , 即  $A\vec{\xi} = \vec{0}$ , 设  $\vec{\xi} = (b_1, \dots, b_r, \underline{b_{r+1}}, \dots, b_n)^T$ . 另一方面, 取  $\vec{\eta}_0 = \underline{b_{r+1}}\vec{\eta}_1 + \underline{b_{r+2}}\vec{\eta}_2 + \dots + \underline{b_n}\vec{\eta}_{n-r}$ , 则  $\vec{\eta}_0 \in N(A)$ . 下说明必有  $\vec{\xi} = \vec{\eta}_0$ .

$$\text{由于 } \vec{\eta}_0 = [\vec{\eta}_1, \vec{\eta}_2, \dots, \vec{\eta}_r] \begin{bmatrix} b_{r+1} \\ b_{r+2} \\ \vdots \\ b_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -C_1 \\ I_{n-r} \end{bmatrix}_{n \times (n-r)} \begin{bmatrix} b_{r+1} \\ b_{r+2} \\ \vdots \\ b_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} * \\ \vdots \\ * \\ b_{r+1} \\ \vdots \\ b_n \end{bmatrix}, \text{ 即}$$

$$\begin{array}{l} \text{主变量} \leftarrow \begin{bmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_r \end{bmatrix} \\ \text{自由变量} \leftarrow \begin{bmatrix} x_{r+1} \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix} \end{array} = \vec{\eta}_0 = \begin{bmatrix} * \\ \vdots \\ * \\ b_{r+1} \\ \vdots \\ b_n \end{bmatrix},$$

均为方程组的解，它们的自由变量部分相同，而当自由变量取定后，主变量也随之唯一地确定，从而有  $\vec{\xi} = \vec{\eta}_0$ ，因此  $\vec{\xi}$  可由  $\{\vec{\eta}_1, \vec{\eta}_2, \dots, \vec{\eta}_{n-r}\}$  线性表出。

综上， $\{\vec{\eta}_1, \vec{\eta}_2, \dots, \vec{\eta}_{n-r}\}$  为  $A\vec{X} = \vec{0}$  的一组基础解系，故  $\dim N(A) = n - r$ . ■

### 三、齐次线性方程组的求解步骤

由定理2的证明, 我们可得齐次线性方程组  $A_{m \times n} \vec{X} = \vec{0}$  的一般求解步骤.

**Step1.** 用初等行变换化  $A$  为简化阶梯形矩阵  $C$ , 其非零行的行数为  $r(A)=r$ .

**Setp2.** 若  $r=n$ , 则只有零解, 停止; 若  $r<n$ , 则  $r$  个主元素所在列对应的  $r$  个变量为主变量, 其余的  $n-r$  个变量为自由变量.

**Step3.** 对  $1 \leq i \leq n-r$ , 如下取定一组基础解系  $\{\vec{\eta}_i\}$ :  $\vec{\eta}_i$  的自由变量部分取为  $\vec{e}_i = (0, \dots, 1, \dots, 0)^T \in \mathbb{R}^{n-r}$ , 而  $\vec{\eta}_i$  的主变量部分取  $C$  中第  $i$  个非主元素列的前  $r$  个元素再乘  $(-1)$ .

**Step4.** 方程组的通解为:  $\vec{\eta} = k_1 \vec{\eta}_1 + k_2 \vec{\eta}_2 + \dots + k_{n-r} \vec{\eta}_{n-r} \quad (\forall k_i \in \mathbb{R}).$

例1 求解下列方程组: 
$$\begin{cases} x_1 + x_2 - 5x_4 = 0 \\ x_3 + x_4 = 0 \end{cases}$$

解 系数矩阵为

$$A = \begin{matrix} & \begin{matrix} x_1 & x_2 & x_3 & x_4 \end{matrix} \\ \begin{matrix} 1 \\ 0 \end{matrix} & \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} & \begin{matrix} 0 \\ 1 \end{matrix} & \begin{bmatrix} -5 \\ 1 \end{bmatrix} \end{matrix},$$

已是简化阶梯形矩阵, 故 $x_1, x_3$ 为主变量, 而 $x_2, x_4$ 为自由未知量 (可取任意实数). 于是, 取基础解系和通解分别为:

$$\vec{\eta}_1 = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ x_4 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \phantom{0} \\ \phantom{0} \\ \phantom{0} \\ \phantom{0} \end{bmatrix}, \vec{\eta}_2 = \begin{bmatrix} \phantom{0} \\ \phantom{0} \\ \phantom{0} \\ \phantom{0} \end{bmatrix}; \quad \Rightarrow \quad \vec{\eta} = k_1 \vec{\eta}_1 + k_2 \vec{\eta}_2 = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ x_4 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -k_1 + 5k_2 \\ k_1 \\ -k_2 \\ k_2 \end{bmatrix} \\ (k_1, k_2 \in \mathbb{R})$$

例2 求下列方程组的基础解系:

$$\begin{cases} x_1 + 3x_2 - 5x_3 - x_4 + 2x_5 = 0 \\ 2x_1 + 6x_2 - 8x_3 + 5x_4 + 3x_5 = 0 \\ x_1 + 3x_2 - 3x_3 + 6x_4 + x_5 = 0 \end{cases}$$

解 用初等行变换化系数矩阵为简化阶梯形矩阵:

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 3 & -5 & -1 & 2 \\ 2 & 6 & -8 & 5 & 3 \\ 1 & 3 & -3 & 6 & 1 \end{bmatrix} \rightarrow \begin{bmatrix} 1 & 3 & -5 & -1 & 2 \\ 0 & 0 & 2 & 7 & -1 \\ 0 & 0 & 2 & 7 & -1 \end{bmatrix} \rightarrow \begin{bmatrix} \underline{1} & \boxed{3} & 0 & \boxed{33/2} & \boxed{-1/2} \\ 0 & \boxed{0} & \underline{1} & \boxed{7/2} & \boxed{-1/2} \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}$$

$r=2$ 个主变量为 $x_1, x_3$ ,  $n-r=5-2=3$ 个自由未知量为 $x_2, x_4, x_5$ . 基础解系

如下取定:  $(x_2, x_4, x_5)^T$ 分别取为 $(1, 0, 0)^T$ ,  $(0, 1, 0)^T$ 和 $(0, 0, 1)^T$ ,  
 $(x_1, x_3)^T$ 分别取为 $\underline{(-3, 0)^T}$ ,  $\underline{(-33/2, -7/2)^T}$ 和 $\underline{(1/2, 1/2)^T}$ .



即基础解系取为:  $\vec{\eta}_1 = \begin{bmatrix} -3 \\ 1 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}, \vec{\eta}_2 = \begin{bmatrix} -33/2 \\ 0 \\ -7/2 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix}, \vec{\eta}_3 = \begin{bmatrix} 1/2 \\ 0 \\ 1/2 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix}$

方程组的通解是:  $\vec{X} = k_1\vec{\eta}_1 + k_2\vec{\eta}_2 + k_3\vec{\eta}_3 = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ x_4 \\ x_5 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -3k_1 - \frac{33}{2}k_2 + \frac{1}{2}k_3 \\ k_1 \\ -\frac{7}{2}k_2 + \frac{1}{2}k_3 \\ k_2 \\ k_3 \end{bmatrix},$

其中  $k_1, k_2, k_3$  可取任意实数.

**思考题:** 能否取  $x_3, x_4, x_5$  为自由变量? 能否取  $x_2, x_3, x_4$  为自由变量?



**例3(5.7节的结论1)** 设  $A$  是  $m \times n$  矩阵,  $B$  是  $n \times s$  矩阵, 如果  $AB = O$ , 证明

$$r(A) + r(B) \leq n.$$

**分析** 之前我们是用分块矩阵来证明的. 利用矩阵的秩与齐次线性方程组的解空间维数之间的关系, 只须证:  $r(B) \leq \dim N(A) = n - r(A)$ .

**证明** 记  $B = (\vec{\beta}_1, \vec{\beta}_2, \dots, \vec{\beta}_s)$  ( $\vec{\beta}_i$  为  $B$  的第  $i$  列). 由  $AB = O$  得

$$A\vec{\beta}_i = \vec{0} \quad (i = 1, \dots, s).$$

所以,  $\vec{\beta}_1, \vec{\beta}_2, \dots, \vec{\beta}_s$  都是  $A_{m \times n} \vec{X} = \vec{0}$  的解, 又  $A\vec{X} = \vec{0}$  只有  $n - r(A)$  个线性无关的解, 故有,

$$r(B) = r(\vec{\beta}_1, \vec{\beta}_2, \dots, \vec{\beta}_s) \leq n - r(A),$$

即  $r(A) + r(B) \leq n$ . ■

★例4 设 $A$ 为 $m \times n$ 型实矩阵, 则  $r(A) = r(A^T A) = r(AA^T)$ .

分析: 只须证  $n - r(A) = n - r(A^T A)$ , 而由 $r(A^T A)$ 为 $n \times n$ 型方阵, 则等价地,

只须证: 方程组(I):  $A\vec{X} = \vec{0}$ , 和 方程组(II):  $A^T A\vec{X} = \vec{0}$  为同解方程组.

证明 因为, 如果  $A\vec{X} = \vec{0}$ , 则  $A^T(A\vec{X}) = \vec{0}$ , 所以(I)的解都是(II)的解.

反之, 若  $\vec{X}$  是  $A^T A\vec{X} = \vec{0}$  的任一解, 则两边左乘 $\vec{X}^T$ , 有

$$\vec{X}^T(A^T A\vec{X}) = (A\vec{X})^T A\vec{X} = \vec{X}^T \vec{0} = 0,$$

设列向量  $A\vec{X} = (b_1, b_2, \dots, b_m)^T$ , 则上式可化为:

$$(A\vec{X})^T A\vec{X} = b_1^2 + b_2^2 + \dots + b_m^2 = 0,$$

得  $b_1 = b_2 = \dots = b_m = 0$ , 所以  $A\vec{X} = (0, 0, \dots, 0)^T = \vec{0}$ , 即(II)的解也是(I)的解.

综上, 有  $N(A) = N(A^T A)$ , 从而有  $n - r(A) = n - r(A^T A)$ , 故  $r(A) = r(A^T A)$ .

同理, 考虑 $A^T$ , 有  $r(A^T) = r(AA^T)$ . 再由 $r(A) = r(A^T)$ , 即得结论. ■

**补充说明：**例4的结论很重要，在后续课程中我们将用到。另外，若 $A$ 为 $m \times n$ 型实矩阵，则 $A^T A$ 与 $AA^T$ 分别为 $n$ 阶、 $m$ 阶方阵，并且

$$\begin{aligned}(A^T A)^T &= A^T (A^T)^T = A^T A; \\ (AA^T)^T &= (A^T)^T A^T = AA^T.\end{aligned}$$

即 $A^T A$ 与 $AA^T$ 分别为 $n$ 阶、 $m$ 阶实对称阵。

**重要结论：**  $N(A) \subseteq N(BA)$ ,  $N(A) = N(A^T A)$ .

**辨析：**是否有 $N(A) = N(AA^T)$ ?

**回答：**上式不成立!!!  
 $N(A) \subseteq \mathbb{R}^n$ ,  $\dim N(A) = n - r(A) = n - r$ .  
 $N(AA^T) \subseteq \mathbb{R}^m$ ,  $\dim N(AA^T) = m - r(AA^T) = m - r$ .

## (四)、非齐次线性方程组解的判定法则

**回顾：** Gauss消元法给出线性方程组有解的条件. 对线性方程组  $A\vec{X} = \vec{b}$ , 利用初等行变换将增广系数矩阵  $\bar{A} = (A, \vec{b})$  化为阶梯形矩阵, 若有主元在最后一列, 则方程组无解; 否则有解.

**新观点：** 用向量组的秩与线性相关性的观点, 重新来看上述判断过程.

记  $A_{m \times n} = (a_{ij})_{m \times n}$ ,  $\vec{\alpha}_j = (a_{1j}, a_{2j}, \dots, a_{mj})^T$ ,  $j = 1, 2, \dots, n$ .

$A\vec{X} = \vec{b}$  有解  $\Rightarrow x_1\vec{\alpha}_1 + x_2\vec{\alpha}_2 + \dots + x_n\vec{\alpha}_n = \vec{b}$  有解

$\Rightarrow \vec{b}$  可由  $A$  的列向量  $\vec{\alpha}_1, \vec{\alpha}_2, \dots, \vec{\alpha}_n$  线性表出

$\Rightarrow$  向量组  $\{\vec{\alpha}_1, \vec{\alpha}_2, \dots, \vec{\alpha}_n\}$  与  $\{\vec{\alpha}_1, \vec{\alpha}_2, \dots, \vec{\alpha}_n, \vec{b}\}$  等价

$\Rightarrow r(\vec{\alpha}_1, \vec{\alpha}_2, \dots, \vec{\alpha}_n, \vec{b}) = r(\vec{\alpha}_1, \vec{\alpha}_2, \dots, \vec{\alpha}_n)$

$\Rightarrow r(A) = r(A, \vec{b})$

$\Rightarrow$  增广系数矩阵  $(A, \vec{b})$  化为阶梯形后主元不在最后一列

进一步, 当非齐次线性方程组  $A\vec{X} = \vec{b}$ , 有解时,

- 若  $r(A, \vec{b}) = r(\vec{\alpha}_1, \vec{\alpha}_2, \dots, \vec{\alpha}_n, \vec{b}) = r(\vec{\alpha}_1, \vec{\alpha}_2, \dots, \vec{\alpha}_n) = r(A) = n$ , 则由线性相关性的临界关系知,  $\vec{b}$  的表出系数唯一, 即方程组有唯一解. 反之亦然.
- 若  $r(A, \vec{b}) = r(A) < n$ , 则  $(A, \vec{b})$  经 Gauss 消元法化为阶梯形矩阵后, 必有自由未定元, 从而有方程组有无穷多个解. 反之亦然.

定理3. 
$$\begin{cases} \underline{r(A, \vec{b}) \neq r(A)} & \Leftrightarrow A_{m \times n} \vec{X} = \vec{b} \text{ 无解;} \\ r(A, \vec{b}) = r(A) = n \text{ (列数)} & \Leftrightarrow A_{m \times n} \vec{X} = \vec{b} \text{ 有唯一解;} \\ r(A, \vec{b}) = r(A) < n \text{ (列数)} & \Leftrightarrow A_{m \times n} \vec{X} = \vec{b} \text{ 有无穷多个解.} \end{cases}$$

注: 若  $r(A, \vec{b}) \neq r(A)$ , 则只有  $r(A, \vec{b}) = r(A) + 1$ .

## (五)、非齐次线性方程组解的结构

- 问题: 1. 若  $A\vec{X} = \vec{b}$  解不唯一, 这些解具有哪些性质?
2. 解集合的整体结构如何?



下面, 先来讨论非齐次线性方程组  $A\vec{X} = \vec{b}$  的解与对应的齐次线性方程组  $A\vec{X} = \vec{0}$  的解之间的关系. 为了方便, 先给出如下符号和定义.

- **导出组**: 系数矩阵相同的齐次线性方程组
- $N(A) = \{A\vec{X} = \vec{0} \text{ 的全体解}\}$  ( $A$  的零空间 或 解空间)
- $N(A, \vec{b}) = \{A\vec{X} = \vec{b} \text{ 的全体解}\}$

也就是说, 我们接下来讨论  $N(A, \vec{b})$  与  $N(A)$  的关系.

●  $N(A, \vec{b})$  与  $N(A)$  的关系.

(1) 若  $\vec{\xi}_1, \vec{\xi}_2 \in N(A, \vec{b}) \Rightarrow A\vec{\xi}_1 = \vec{b}, A\vec{\xi}_2 = \vec{b}$   
 $\Rightarrow A(\vec{\xi}_1 - \vec{\xi}_2) = A\vec{\xi}_1 - A\vec{\xi}_2 = \vec{b} - \vec{b} = \vec{0} \Rightarrow \vec{\xi}_1 - \vec{\xi}_2 \in N(A).$

(2) 取定一个  $\vec{\xi}_0 \in N(A, \vec{b}), \forall \vec{\eta} \in N(A) \Rightarrow A(\vec{\xi}_0 + \vec{\eta}) = A\vec{\xi}_0 + A\vec{\eta} = \vec{b} + \vec{0} = \vec{b}$   
 $\Rightarrow \vec{\gamma} = \vec{\xi}_0 + \vec{\eta} \in N(A, \vec{b}) \Rightarrow$  由  $\vec{\eta}$  的任意性有  $\vec{\xi}_0 + N(A) \subseteq N(A, \vec{b})$ .

其中  $\vec{\xi}_0 + N(A) \triangleq \{\vec{\xi}_0 + \vec{x} \mid \vec{x} \in N(A)\}.$

(3) 同上取定  $\vec{\xi}_0 \in N(A, \vec{b}), \forall \vec{\gamma} \in N(A, \vec{b}),$  由(1)得,  $\vec{\gamma} - \vec{\xi}_0 \in N(A),$   
 $\Rightarrow \exists \vec{\eta} \in N(A),$  使得  $\vec{\gamma} = \vec{\xi}_0 + \vec{\eta} \in \vec{\xi}_0 + N(A)$   
 $\Rightarrow$  由  $\vec{\gamma}$  的任意性有  $N(A, \vec{b}) \subseteq \vec{\xi}_0 + N(A)$ .



**定理4** 对非齐次线性方程组  $A_{m \times n} \vec{X} = \vec{b}$ , 设  $r(A)=r(A, \vec{b})=r \leq n$ , 且  $\vec{\xi}_0 \in N(A, \vec{b})$  是一个**特解**, 则

$$N(A, \vec{b}) = \vec{\xi}_0 + N(A).$$

进一步, 设  $\vec{\eta}_1, \vec{\eta}_2, \dots, \vec{\eta}_{n-r}$  是导出组  $A\vec{X} = \vec{0}$  的一组**基础解系**, 则  $A\vec{X} = \vec{b}$  的通解(一般解)为:

$$\vec{Y} = \vec{\xi}_0 + k_1 \vec{\eta}_1 + k_2 \vec{\eta}_2 + \dots + k_{n-r} \vec{\eta}_{n-r} \quad (\forall k_1, k_2, \dots, k_{n-r} \in \mathbb{R}).$$

**注:** (1) 求解的两个关键: 特解  $\vec{\xi}_0$  与基础解系  $\{\vec{\eta}_1, \vec{\eta}_2, \dots, \vec{\eta}_{n-r}\}$ .

(2) 非齐次方程组  $A\vec{X} = \vec{b}$  的解集合需由对应齐次方程组  $A\vec{X} = \vec{0}$  的解集合导出, 因此称  $A\vec{X} = \vec{0}$  是  $A\vec{X} = \vec{b}$  的导出组.

(3) 从几何上看:  $N(A, \vec{b})$  是解空间  $N(A)$  的平移, 特解  $\vec{\xi}_0$  为平移的向量.

(4) 特解与基础解系的选取均不唯一, 生成的通解集合  $\vec{\xi}_0 + N(A)$  为何是确定的?

即  $A\vec{X} = \vec{b}$  有解时,  
即  $r(A, \vec{b}) = r(A)$  时.

推论: 当  $N(A, \vec{b}) \neq \Phi$  (空集) 时, 有

$$\# N(A, \vec{b}) = \# N(A),$$

其中  $\#S$  表示集合  $S$  的元素个数, 允许等于无穷.



证明概要: 定义映射  $\sigma: N(A, \vec{b}) \rightarrow N(A)$ ,  $\sigma(\vec{x}) = \vec{x} - \vec{\xi}_0$ . 验证  $\sigma$  为双射 (既是单射又是满射), 从而得结论.

**关键问题：**如何求 $A\vec{X} = \vec{b}$ 的一个特解 $\vec{\xi}_0$ ？如何求 $A\vec{X} = \vec{0}$ 的一组基础解系？

第二个问题，在前文中已解决，下面讨论第一个问题：对于非齐次线性方程组 $A_{m \times n}\vec{X} = \vec{b}$ ，当 $r(A)=r(A, \vec{b})=r \leq n$ 时，对增广系数矩阵 $(A, \vec{b})$ 用初等行变换化为如下简化阶梯形矩阵 $C$ （不妨设主元位于前 $r$ 列）：

$$C = \left( \begin{array}{cccc|cccc} \boxed{1} & 0 & \cdots & 0 & c_{1,r+1} & \cdots & c_{1n} & \boxed{d_1} \\ 0 & \boxed{1} & \cdots & 0 & c_{2,r+1} & \cdots & c_{2n} & \boxed{d_2} \\ \vdots & \vdots & & \vdots & \vdots & & \vdots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & \boxed{1} & c_{r,r+1} & \cdots & c_{rn} & \boxed{d_r} \\ 0 & 0 & \cdots & 0 & 0 & \cdots & 0 & 0 \\ \vdots & \vdots & & \vdots & \vdots & & \vdots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & 0 & 0 & \cdots & 0 & 0 \end{array} \right) \Rightarrow \begin{cases} \boxed{x_1} = -c_{1,r+1}x_{r+1} - \cdots - c_{1n}x_n + \boxed{d_1} \\ \boxed{x_2} = -c_{2,r+1}x_{r+1} - \cdots - c_{2n}x_n + \boxed{d_2} \\ \cdots \cdots \cdots \cdots \cdots \cdots \cdots \\ \boxed{x_r} = -c_{r,r+1}\boxed{x_{r+1}} - \cdots - c_{rn}\boxed{x_n} + \boxed{d_r} \end{cases}$$

$\downarrow$  $\downarrow$  $\downarrow$  $\downarrow$

主变量      自由变量      特解

于是，自由变量全取0，主变量等于 $C$ 的最后一列的前 $r$ 个值，即得特解。

## (六)、非齐次线性方程组 $A_{m \times n} \vec{X} = \vec{b}$ 的求解步骤

**Step1.** 用初等行变换将增广系数矩阵  $(A, \vec{b})$  化为简化阶梯形矩阵  $C$ , 其非零行数为  $r$ .

**Setp2.** 若有主元在最后一列, 则方程组无解, 停止; 否则,  $r$  个主元素所在列对应的  $r$  个变量为主变量, 其余的  $n-r$  个变量为自由变量.

**Setp3.** 如下求得一个特解  $\vec{\xi}_0$ : 将  $\vec{\xi}_0$  中的自由变量部分全取为 0, 而 ( $r$  个) 主变量部分取为  $C$  的最后一列的前  $r$  个值. 进一步, 若  $r = n$ , 则上述所得特解  $\vec{\xi}_0$  就是唯一的解, 停止; 否则, 即  $r < n$ , 则进入下一步.

**Step4.** 对于  $1 \leq i \leq n-r$ , 如下取定导出组的基础解系  $\{\vec{\eta}_i\}_{i=1}^{n-r}$ :  $\vec{\eta}_i$  的自由变量部分取为  $\vec{e}_i \in \mathbb{R}^{n-r}$ , 而  $\vec{\eta}_i$  的主变量部分取  $C$  中第  $i$  个非主元素列的前  $r$  个元素乘  $(-1)$ .

**Step5.** 方程组的通解为:  $\vec{\eta} = \vec{\xi}_0 + k_1 \vec{\eta}_1 + k_2 \vec{\eta}_2 + \cdots + k_{n-r} \vec{\eta}_{n-r} \quad (\forall k_i \in \mathbb{R}).$

例8 求下列方程组的通解:

$$\begin{cases} x_1 - x_2 - x_3 + 3x_5 = -1 \\ 2x_1 - 2x_2 - x_3 + 2x_4 + 4x_5 = -2 \\ 3x_1 - 3x_2 - x_3 + 4x_4 + 5x_5 = -3 \\ x_1 - x_2 + x_3 + x_4 + 8x_5 = 2 \end{cases}$$

解 ① 用初等行变换将增广矩阵 $(A, \vec{b})$ 化为简化阶梯形矩阵:

$$(A, \vec{b}) = \left[ \begin{array}{ccccc|c} 1 & -1 & -1 & 0 & 3 & -1 \\ 2 & -2 & -1 & 2 & 4 & -2 \\ 3 & -3 & -1 & 4 & 5 & -3 \\ 1 & -1 & 1 & 1 & 8 & 2 \end{array} \right] \rightarrow \cdots \rightarrow \left[ \begin{array}{ccccc|c} 1 & -1 & 0 & 0 & 7 & 1 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & 4 & 2 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & -3 & -1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{array} \right] = C$$

② 由于主元素位于第1,3,4列, 不在最后一列, 知 $r(A) = r(A, \vec{b}) = 3$ , 所以方程组有解. 且 $x_1, x_3, x_4$ 为主变量, 而 $x_2, x_5$ 为自由变量.

③ 令 $(x_2, x_5) = (0, 0)$ , 由 $C$ 的最后一列, 得特解为:

$$\vec{\xi}_0 = ( \quad, 0, \quad, \quad, 0)^T.$$

$$(A, \vec{b}) = \left[ \begin{array}{ccccc|c} 1 & -1 & -1 & 0 & 3 & -1 \\ 2 & -2 & -1 & 2 & 4 & -2 \\ 3 & -3 & -1 & 4 & 5 & -3 \\ 1 & -1 & 1 & 1 & 8 & 2 \end{array} \right] \rightarrow \cdots \rightarrow \left[ \begin{array}{ccccc|c} 1 & -1 & 0 & 0 & 7 & 1 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & 4 & 2 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & -3 & -1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{array} \right] = C$$

④ 令自由变量 $(x_2, x_5)=(1,0)$ 与 $(0,1)$ , 并由 $C$ 的第2,5列, 得导出组的一组基础解系为:

$$\vec{\eta}_1 = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix}, \vec{\eta}_2 = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix}$$

⑤ 方程组的通解为:  $\vec{\eta} = \vec{\xi}_0 + k_1 \vec{\eta}_1 + k_2 \vec{\eta}_2 = (1+k_1-7k_2, k_1, 2-4k_2, -1+3k_2, k_2)^T$   
 $(k_1, k_2 \in \mathbb{R}).$

**例9** 设方程组  $A\vec{X}=\vec{b}$  的增广系数矩阵为  $(A, \vec{b}) = \left[ \begin{array}{cccc|c} 1 & 1 & 2 & -1 & 1 \\ 1 & -1 & -2 & -7 & 3 \\ 0 & 1 & a & t & t-3 \\ 1 & 1 & 2 & t-2 & t+3 \end{array} \right]$

问:  $a, t$  取何值时, 方程组无解, 有唯一解, 无穷多解? 有无穷多解时, 求通解.

**解** 用初等行变换将增广系数矩阵化为阶梯形:

$$\left[ \begin{array}{cccc|c} 1 & 1 & 2 & -1 & 1 \\ 0 & -2 & -4 & -6 & 2 \\ 0 & 1 & a & t & t-3 \\ 0 & 0 & 0 & t-1 & t+2 \end{array} \right] \rightarrow \left[ \begin{array}{cccc|c} 1 & 1 & 2 & -1 & 1 \\ 0 & 1 & 2 & 3 & -1 \\ 0 & 0 & a-2 & t-3 & t-2 \\ 0 & 0 & 0 & t-1 & t+2 \end{array} \right]$$

(1) 当  $a \neq 2, t \neq 1$  时,  $r(A, \vec{b}) = r(A) = 4 = n$ , 方程组解唯一;

(2) 当  $t = 1$  时,  $r(A, \vec{b}) = 4 \neq 3 = r(A)$ , 方程组无解;

(3) 当 $a=2, t \neq 1$ 时, 可进一步进行初等行变换

$$\left[ \begin{array}{cccc|c} 1 & 1 & 2 & -1 & 1 \\ 0 & 1 & 2 & 3 & -1 \\ 0 & 0 & a-2 & t-3 & t-2 \\ 0 & 0 & 0 & t-1 & t+2 \end{array} \right] \rightarrow \left[ \begin{array}{cccc|c} 1 & 1 & 2 & -1 & 1 \\ 0 & 1 & 2 & 3 & -1 \\ 0 & 0 & 0 & -2 & -4 \\ 0 & 0 & 0 & t-1 & t+2 \end{array} \right] \rightarrow \left[ \begin{array}{cccc|c} 1 & 1 & 2 & -1 & 1 \\ 0 & 1 & 2 & 3 & -1 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & 2 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & t-4 \end{array} \right]$$

(3-1) 当 $a=2, t \neq 4$ 时, 方程组无解;

(3-2) 当 $a=2, t=4$ 时, 方程组有无穷多解, 此时,

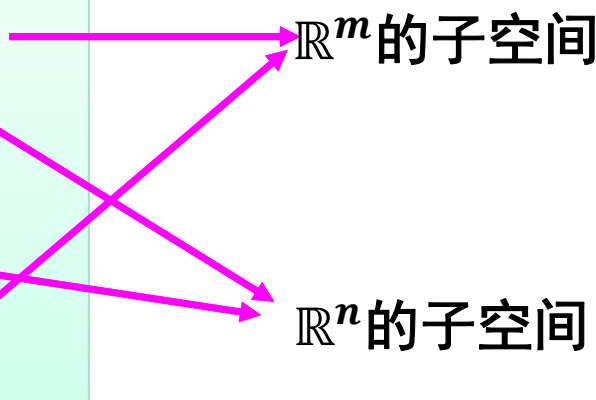
$$\left[ \begin{array}{cccc|c} 1 & 1 & 2 & -1 & 1 \\ 0 & 1 & 2 & 3 & -1 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & 2 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{array} \right] \rightarrow \left[ \begin{array}{cccc|c} 1 & 0 & 0 & 0 & 10 \\ 0 & 1 & 2 & 0 & -7 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & 2 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{array} \right], \Rightarrow \vec{X} = \begin{bmatrix} 10 \\ -7 \\ 0 \\ 2 \end{bmatrix} + k_1 \begin{bmatrix} 0 \\ -2 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix},$$

其中 $k_1$ 为任意实数.



## (六)、矩阵的四个基本子空间

设 $A$ 是一个 $m \times n$ 型矩阵, 则以下称为矩阵 $A$ 的四个基本子空间:

- **列空间 (column space):**  $C(A) = \{\vec{y} \in \mathbb{R}^m \mid \vec{y} = A\vec{x}, \vec{x} \in \mathbb{R}^n\}$    $\mathbb{R}^m$ 的子空间
- **行空间 (row space):**  $C(A^T) = \{\vec{y} \in \mathbb{R}^n \mid \vec{y} = A^T\vec{x}, \vec{x} \in \mathbb{R}^m\}$
- **零空间 (null space):**  $N(A) = \{\vec{x} \in \mathbb{R}^n \mid A\vec{x} = \vec{0}\}$
- **左零空间 (left null space):**  $N(A^T) = \{\vec{x} \in \mathbb{R}^m \mid A^T\vec{x} = \vec{0}\}$   
 $= \{\vec{x} \in \mathbb{R}^m \mid \vec{x}^T A = \vec{0}\}$

目标: 1. 四个基本空间的基本性质与关系.

2. 求四个基本空间的**基**和**维数**.

**定理5.**  $A$ 是 $m \times n$ 型矩阵,  $r(A)=r$ . 则

(i).  $\dim C(A)=\dim C(A^T)=r$ ;  $\dim N(A)=n-r$ ,  $\dim N(A^T)=m-r$ .

(ii).  $N(A) \subseteq N(BA)$ , 特别当 $B$ 列满秩时, 等号成立.

$C(A) \supseteq C(AB)$ , 特别当 $B$ 行满秩时, 等号成立.

(iii).  $N(A) = N(A^T A)$ ,  $N(A^T) = N(AA^T)$ ,  $C(A) = C(AA^T)$ ,  $C(A^T) = C(AA^T)$ .

左零升, 右列降



**需要引用的相关结论:**

1.  $r(A) = r_r(A) = r_c(A) = r_U$ .

2.  $\dim C(A)=r_c(A)$ ,  $\dim C(A^T)=r_r(A)$ ;  $\dim N(A)=n-r(A)$ ,  $\dim N(A^T)=m-r(A^T)$ .

3.  $r(A) \geq r(BA)$ , 且当 $B$ 列满秩时, 等号成立.  $r(A) \geq r(AB)$ , 且当 $B$ 行满秩时, 等号成立.  
(见习题课).

4.  $r(A) = r(A^T A) = r(AA^T)$

利用上述相关结论, 即可证明定理5, 请课后补齐证明.

下讨论: 如何求四个基本子空间的基.

实际上, 我们已掌握求 $C(A)$ 与 $N(A)$ 的基的方法. 具体地:

$$A \xrightarrow{\text{行变换}} U_0 \in \text{rref}(A)$$

则, 通过简化阶梯形 $U_0$ , 可得 $A\vec{x}=\vec{0}$ 的基础解系, 即 $N(A)$ 的一组基;

另一方面,  $U_0$ 主元所在列对应的 $A$ 的列, 就是 $A$ 的列向量极大无关组, 即 $C(A)$ 的一组基.

那么, 如何求 $C(A^T)$ 的基呢?

由于 $PA=U_0$  ( $\exists P$ 可逆), 有 $A^T P^T = U_0^T$ , 根据上页定理5, 得  $C(A^T) = C(A^T P^T) = C(U_0^T)$ , 而 $C(U_0^T)$ 的基是易知的, 即主元所在的行的转置. 例如:

$$A = \begin{pmatrix} -1 & 1 & 0 & 1 & 2 \\ -1 & 2 & 1 & 3 & 6 \\ 0 & 1 & 1 & 2 & 4 \\ 0 & -1 & -1 & 1 & 1 \end{pmatrix} \longrightarrow U_0 = \begin{pmatrix} \boxed{1} & 0 & 1 & 0 & 1 \\ 0 & \boxed{1} & 1 & 0 & 2 \\ 0 & 0 & 0 & \boxed{1} & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} \Rightarrow \left\{ \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ 1 \\ 0 \\ 2 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix} \right\} \text{为 } C(A^T) \text{ 的一组基.}$$

注意到,  $U_0$  的主元行, 并非  $A$  的行, 如何用  $A$  的行向量给出  $C(A^T)$  的基呢?

实际上, 这相当于求  $A$  的行向量组的极大无关组, 已学过两种方法:

方法①: 行变换  $A^T \rightarrow U'_0$ , 主元列对应的  $A^T$  的列.

方法②: 行变换  $A \rightarrow U_0$ , 并记录行变换的过程. 例如:

$$\begin{aligned}
 A = \begin{pmatrix} \alpha_1^T \\ \vdots \\ \alpha_5^T \end{pmatrix} &= \begin{pmatrix} -1 & -1 & 0 & 0 \\ 1 & 2 & 1 & -1 \\ 0 & 1 & 1 & -1 \\ 1 & 3 & 2 & 1 \\ 2 & 6 & 4 & -1 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} -1 & -1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 1 & -1 \\ 0 & 1 & 1 & -1 \\ 0 & 2 & 2 & 1 \\ 0 & 4 & 4 & -1 \end{pmatrix} \begin{matrix} \alpha_1^T \\ \alpha_2^T + \alpha_1^T \\ \alpha_3^T + \alpha_1^T \\ \alpha_4^T + \alpha_1^T \\ \alpha_5^T + 2\alpha_1^T \end{matrix} \\
 &\rightarrow \cdots \rightarrow \begin{pmatrix} \boxed{-1} & -1 & 0 & 0 \\ 0 & \boxed{1} & 1 & -1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & \boxed{3} \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} \begin{matrix} \alpha_1^T \\ \alpha_2^T + \alpha_1^T \\ \alpha_3^T - \alpha_2^T - \alpha_1^T = \mathbf{0} \\ \alpha_4^T - \alpha_2^T - 2\alpha_2^T \\ \alpha_5^T - 2\alpha_1^T - 4\alpha_2^T - (\alpha_4^T - \alpha_1^T - 2\alpha_2^T) = \mathbf{0} \end{matrix}
 \end{aligned}$$

由于  $r(A^T)=3$ , 可以看出:  
 $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_4$  是  $C(A^T)$  的一组基.

下讨论 $N(A^T)$ 的基的求法, 有两种方法:

方法①: 行变换  $A^T \rightarrow U'_0$ , 求 $A^T$ 的零空间的基础解系.

方法②: 行变换  $A \rightarrow U_0 = \begin{pmatrix} U_1 \\ \mathbf{0} \end{pmatrix}$   $\sim$  前 $r$ 行为非零行  
 $\sim$  后 $m-r$ 行为零行, 即存在可逆阵 $P$ , 使得:  $PA=U_0$ .

将 $P$ 与 $U_0$ 都按行分块表示, 得:

$$\begin{pmatrix} \vec{p}_1^T \\ \vdots \\ \vec{p}_r^T \\ \vec{p}_{r+1}^T \\ \vdots \\ \vec{p}_m^T \end{pmatrix} A = \begin{pmatrix} \vec{u}_1^T \\ \vdots \\ \vec{u}_r^T \\ \vec{0}^T \\ \vdots \\ \vec{0}^T \end{pmatrix}, \text{ 从而有 } \vec{p}_{r+1}^T A = \vec{0}^T, \dots, \vec{p}_m^T A = \vec{0}^T$$

即矩阵 $P$ 的后 $m-r$ 行的转置 $\vec{p}_{r+1}, \dots, \vec{p}_m$ 是 $N(A^T)$ 的一组基 (线性无关, 且 $\dim N(A^T)=m-r$ ).

例如:

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 3 & 5 & 0 & 7 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & 2 \\ 1 & 3 & 5 & 1 & 9 \end{pmatrix}_{3 \times 5} \xrightarrow{r_3 - r_1} \begin{pmatrix} 1 & 3 & 5 & 0 & 7 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & 2 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & 2 \end{pmatrix} \xrightarrow{r_3 - r_2} \begin{pmatrix} 1 & 3 & 5 & 0 & 7 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & 2 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} = U_0$$

于是, 得可逆阵  $P$  为:  $P = E_{2,3}(-1)E_{1,3}(-1) = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ -1 & -1 & 1 \end{pmatrix}.$

由  $r(A)=2$  知,  $P$  的后  $(3-2)=1$  行的转置  $\begin{bmatrix} -1 \\ -1 \\ 1 \end{bmatrix}$  为  $N(A^T)$  的一组基.

**问题:** 是否可避开计算若干初等矩阵的乘积, 而得到  $P$  ?

**回答:**  $(A, I_m) \rightarrow (U_0, P)$ , 即  $P(A, I_m) = (PA, PI_m) = (U_0, P).$



最后, 我们再从分块矩阵的角度, 给出矩阵 $A$ 的四个基本空间的基的求法.

设 $A$ 是 $m \times n$ 型矩阵,  $r(A)=r$ , 于是存在可逆阵 $P_{m \times m}$ ,  $Q_{n \times n}$ , 化 $A$ 为标准形

$$PAQ = \begin{pmatrix} I_r & O \\ O & O \end{pmatrix}.$$

对 $P$ 的行按“ $r+(m-r)$ ”分块  $P = \begin{pmatrix} P_1 \\ P_2 \end{pmatrix}$ ; 对 $Q$ 的列按“ $r+(n-r)$ ”分块  $Q = (Q_1, Q_2)$ . 故

$$\begin{pmatrix} P_1 \\ P_2 \end{pmatrix} AQ = \begin{pmatrix} P_1 AQ \\ P_2 AQ \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} (I_r, O) \\ (O, O) \end{pmatrix}; PA(Q_1, Q_2) = (\underbrace{PAQ_1}_{(I_r)}, \underbrace{PAQ_2}_{(O)}) = \left( \begin{pmatrix} I_r \\ O \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} O \\ O \end{pmatrix} \right).$$

- 由 $P_2AQ=O$ , 有 $P_2A=O$ , 因此 $P$ 的后 $m-r$ 行的转置是 $N(A^T)$ 的一组基;
- 由 $PAQ_2=O$ , 有 $AQ_2=O$ , 因此 $Q$ 的后 $n-r$ 列是 $N(A)$ 的一组基;
- 由 $PAQ_1=\begin{pmatrix} I_r \\ O \end{pmatrix}$ , 有 $r(PAQ_1)=r(AQ_1)=r$ , 又因 $C(A) \supseteq C(AQ_1)$ , 故得 $C(A)=C(AQ_1)$ , 且 $(AQ_1)_{m \times r}$ 列满秩, 因此 $AQ_1$ 的 $r$ 个列是 $C(A)$ 的一组基;
- 由 $P_1AQ=(I_r, O)$ , 有 $r(P_1AQ)=r(P_1A)=r$ , 又因 $C(A^T) \supseteq C(A^T P_1^T)$ , 故得 $C(A^T)=C(A^T P_1^T)$ , 且 $(P_1A)_{r \times n}$ 行满秩, 因此 $P_1A$ 的 $r$ 个行的转置是 $C(A^T)$ 的一组基.

例如:  $A = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 1 \\ 3 & 4 & 0 \end{pmatrix}_{2 \times 3}$  考虑分块矩阵  $\begin{pmatrix} A & I_2 \\ I_3 & 0 \end{pmatrix}$ , 将其左上角化为标准形,

$$\left( \begin{array}{ccc|cc} 1 & 2 & 1 & 1 & 0 \\ 3 & 4 & 0 & 0 & 1 \\ \hline 1 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & 0 \end{array} \right) \rightarrow \left( \begin{array}{ccc|cc} 1 & 2 & 1 & 1 & 0 \\ 0 & -2 & -3 & -3 & 1 \\ \hline 1 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & 0 \end{array} \right) \rightarrow \left( \begin{array}{ccc|cc} 1 & 0 & -2 & -2 & 1 \\ 0 & 1 & \frac{3}{2} & \frac{3}{2} & -\frac{1}{2} \\ \hline 1 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & 0 \end{array} \right) \rightarrow \left( \begin{array}{ccc|cc} 1 & 0 & 0 & -2 & 1 \\ 0 & 1 & 0 & \frac{3}{2} & -\frac{1}{2} \\ \hline 1 & 0 & 2 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & -\frac{3}{2} & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & 0 \end{array} \right)$$

右上角为可逆阵  $P = \begin{pmatrix} -2 & 1 \\ \frac{3}{2} & -\frac{1}{2} \end{pmatrix}$ , 左下角为可逆阵  $Q = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 2 \\ 0 & 1 & -\frac{3}{2} \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$ , 使得  $PAQ = (I_2, O)$ .

故  $N(A^T)$  的基为  $\vec{0}$ ,  $Q$  的最后一列:  $(2, -3/2, 1)^T$  为  $N(A)$  的一组基.

$PA = U_0$  (的非零行):  $(1, 0, -2)^T, (0, 1, 3/2)^T$  为  $C(A^T)$  的一组基.

$AQ_1$  的两列 (即  $A$  的前两列):  $(1, 3)^T, (2, 4)^T$  为  $C(A)$  的一组基.



# 本讲小结

➤ 齐次线性方程组解的判定判则

——  $r(A)=n$  或  $<n$

➤ 齐次线性方程组解的结构:

—— 零空间  $N(A)$ , 基础解系

➤ 齐次线性方程组的求解步骤:

—— Gauss消元法化为简化阶梯形矩阵

➤ 非齐次线性方程组解的判定法则

—— 由  $r(A)$ ,  $r(A, \vec{b})$  及列数  $n$  的关系决定.

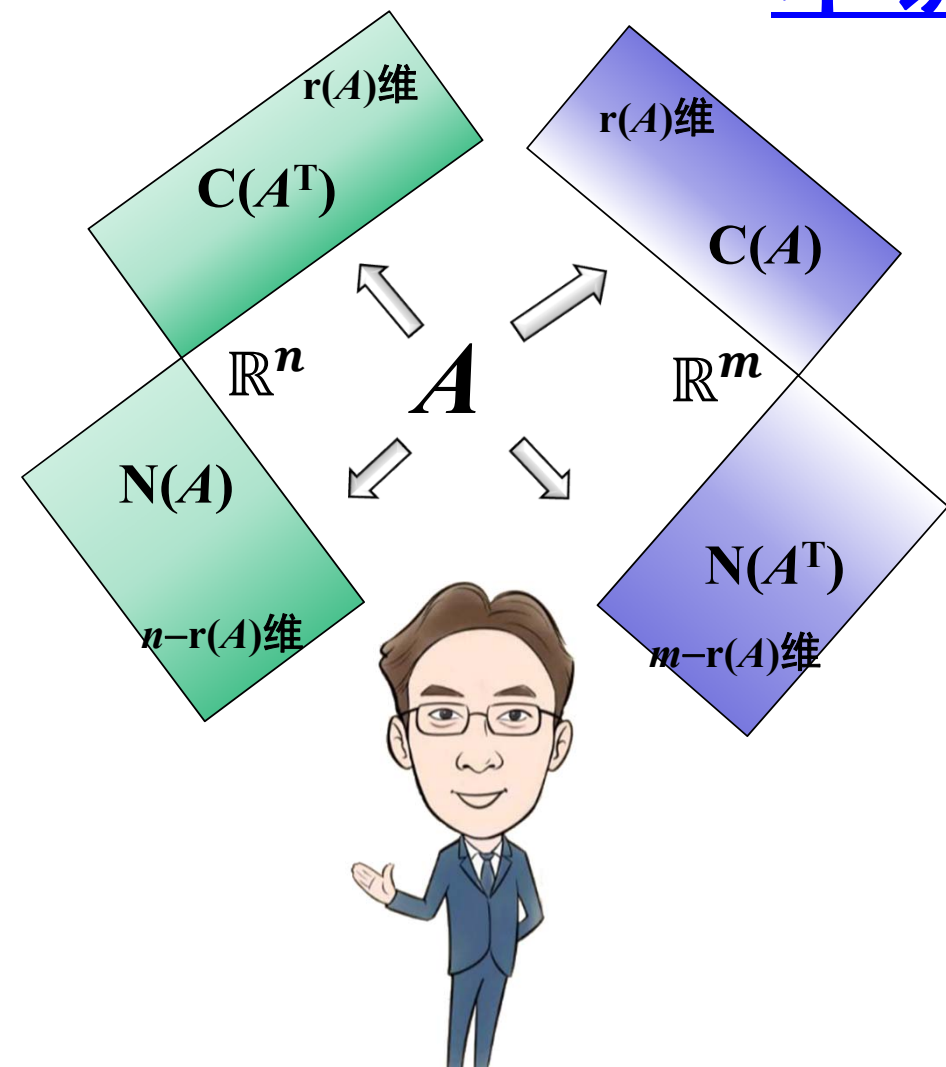
➤ 非齐次线性方程组解的结构

——  $N(A, \vec{b}) = \vec{\xi}_0 + N(A)$ .

➤ 非齐次线性方程组的求解步骤

—— 特解、基础解系等所有信息均含在简化阶梯形矩阵中.

# 本讲小结



## ➤ 矩阵乘法与基本子空间

- $N(A) \subseteq N(BA)$ ,  $C(A) \supseteq C(AB)$  (左零升, 右列降)
- $N(A) = N(A^T A)$ ,  $N(A^T) = N(AA^T)$ ,
- $C(A) = C(AA^T)$ ,  $C(A^T) = C(AA^T)$ .

## ➤ 基本子空间的基的求法

$$A \xrightarrow{\text{行变换}} U_0 \in \text{rref}(A)$$

- $U_0$  给出的基础解系  $\Rightarrow N(A)$  的基
- $U_0$  的主元列对应的  $A$  的列  $\Rightarrow C(A)$  的基
- $U_0$  的主元行  $\Rightarrow C(A^T)$  的基
- 行变换可逆阵  $P$  的后  $m-r$  行  $\Rightarrow N(A^T)$  的基