

§ 3.1.2 矩阵的秩

一、矩阵秩的概念

设 $A = (a_{ij})_{m \times n}$ 为 $m \times n$ 矩阵. 可看成向量构成 m 个 n 维行向量构成的向量组的秩称为 A 的**行秩**.
 n 个 m 维列向量构成的向量组的秩称为 A 的**列秩**.

定义1 在矩阵 A 中, 取出 k 个不同行与不同列相交处的元(按在 A 中的排列顺序)构成的 **k 阶行列式**

$$\begin{vmatrix} a_{i_1 j_1} & a_{i_1 j_2} & \cdots & a_{i_1 j_k} \\ a_{i_2 j_1} & a_{i_2 j_2} & \cdots & a_{i_2 j_k} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{i_k j_1} & a_{i_k j_2} & \cdots & a_{i_k j_k} \end{vmatrix}, \quad \begin{pmatrix} 1 \leq i_1 < i_2 < \cdots < i_k \leq m \\ 1 \leq j_1 < j_2 < \cdots < j_k \leq n \end{pmatrix}$$

称为 A 的一个 **k 阶子式**.

定理1 矩阵A的行秩等于A中一切非零子式的最高阶数.

证明：设A中有一个r阶子式不为零，不失一般性，可设位于A左上角处r阶子式

$$|D| = \begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1r} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2r} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{r1} & a_{r2} & \cdots & a_{rr} \end{vmatrix} \neq 0$$

而一切高于r阶的子式（若存在）皆为零.

由于 $|D| \neq 0$ ，立即得A的前r个行向量 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r$ 线性无关.

$|D|$ 的r个行向量线性无关，则其加长向量组线性无关.

考虑 $r+1$ 阶行列式

$$|D_{r+1}| = \begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1r} & a_{1j} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2r} & a_{2j} \\ \vdots & \vdots & & \vdots & \vdots \\ a_{r1} & a_{r2} & \cdots & a_{rr} & a_{rj} \\ a_{k1} & a_{k2} & \cdots & a_{kr} & a_{kj} \end{vmatrix} \quad (r < k \leq m, 1 \leq j \leq n)$$

若 $1 \leq j \leq r$, 则 $|D_{r+1}|$ 中有两列相同, 故 $|D_{r+1}|=0$.

若 $r < j \leq n$, 则 $|D_{r+1}|$ 是 A 的 $r+1$ 阶子式, 故 $|D_{r+1}|=0$.

于是恒有 $|D_{r+1}|=0$.

对于固定的 k , $|D_{r+1}|$ 中最后一列的代数余子式取值与该列无关. 按最后一列展开得:

$$a_{1j}\lambda_1 + a_{2j}\lambda_2 + \cdots + a_{rj}\lambda_r + a_{kj}|D| = 0$$

对于 $j=1, 2, \dots, n$ 都成立.

$$\text{即} \quad \begin{cases} a_{11}\lambda_1 + a_{21}\lambda_2 + \cdots + a_{r1}\lambda_r + a_{k1}|D| = 0 \\ a_{12}\lambda_1 + a_{22}\lambda_2 + \cdots + a_{r2}\lambda_r + a_{k2}|D| = 0 \\ \vdots \\ a_{1n}\lambda_1 + a_{2n}\lambda_2 + \cdots + a_{rn}\lambda_r + a_{kn}|D| = 0 \end{cases}$$

$$\text{所以} \quad \alpha_1\lambda_1 + \alpha_2\lambda_2 + \cdots + \alpha_r\lambda_r + \alpha_k|D| = 0$$

由 $|D| \neq 0$ 知 α_k 可由 $\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_r$ 线性表出.

因此 $\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_r$ 是矩阵A的行向量的极大线性无关组. 所以A的行向量组的秩等于r.

类似有：矩阵A的列秩也等于A中一切非零子式的最高阶数.



定理2 矩阵的行秩等于列秩，它们都等于矩阵中一切非零子式的最高阶数.

定义2 矩阵A的行秩，称为矩阵A的秩，记为

$$r_A \text{ (或 } R_A, R(A), r(A)).$$

若矩阵A的秩为r，则

- (1) $r = A$ 的行秩 = A 的列秩.
- (2) $r_{A^T} = r_A$
- (3) A中至少有一个r阶子式不为零，所有 $r+1, r+2, \dots$ 阶子式为零.

另外结论：

若 A 中存在一个 r 阶子式不为零，则 $r_A \geq r$ ；

若 A 中所有 r 阶子式都为零，则 $r_A < r$ 。

可逆矩阵的秩等于阶数，故称可逆矩阵为**满秩矩阵**，奇异矩阵也称为**降秩矩阵**。

例1 求矩阵 $A = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 2 & 3 & -5 \\ 4 & 7 & 1 \end{pmatrix}$ 的秩。

解：在 A 中， $\begin{vmatrix} 1 & 2 \\ 2 & 3 \end{vmatrix} \neq 0$ 。

又 $\because A$ 的 3 阶子式只有一个 $|A|$ ，且 $|A| = 0$ ，
 $\therefore R(A) = 2$ 。

例2 已知 $A = \begin{pmatrix} 1 & 3 & -2 & 2 \\ 0 & 2 & -1 & 3 \\ -2 & 0 & 1 & 5 \end{pmatrix}$, 求该矩阵的秩.

解 $\because \begin{vmatrix} 1 & 3 \\ 0 & 2 \end{vmatrix} = 2 \neq 0$, 计算A的3阶子式,

$$\begin{vmatrix} 1 & 3 & -2 \\ 0 & 2 & -1 \\ -2 & 0 & 1 \end{vmatrix} = 0, \begin{vmatrix} 1 & 3 & 2 \\ 0 & 2 & 3 \\ -2 & 0 & 5 \end{vmatrix} = 0, \begin{vmatrix} 3 & -2 & 2 \\ -1 & 3 \\ 0 & 1 & 5 \end{vmatrix} = 0, \begin{vmatrix} 1 & -2 & 2 \\ -1 & 3 \\ -2 & 1 & 5 \end{vmatrix} = 0,$$

$= 0. \quad \therefore R(A) = 2.$

二、矩阵的秩的相关结论和求法

先来研究矩阵间的**乘法**:

设 $A=(a_{ij})_{m \times n}$, $B=(b_{ij})_{n \times p}$, 则 AB 是 $m \times p$ 矩阵,
把 AB 和 B 都看作行向量构成, 即:

$$AB = \begin{pmatrix} \gamma_1 \\ \gamma_2 \\ \vdots \\ \gamma_m \end{pmatrix}, \quad B = \begin{pmatrix} \beta_1 \\ \beta_2 \\ \vdots \\ \beta_n \end{pmatrix}$$

由于

$$\begin{pmatrix} \gamma_1 \\ \gamma_2 \\ \vdots \\ \gamma_m \end{pmatrix} = AB = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \beta_1 \\ \beta_2 \\ \vdots \\ \beta_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a_{11}\beta_1 + a_{12}\beta_2 + \cdots + a_{1n}\beta_n \\ a_{21}\beta_1 + a_{22}\beta_2 + \cdots + a_{2n}\beta_n \\ \vdots \\ a_{m1}\beta_1 + a_{m2}\beta_2 + \cdots + a_{mn}\beta_n \end{pmatrix}$$

故 $\gamma_j (j=1,2,\cdots,m)$ 是 $\beta_1, \beta_2, \cdots, \beta_n$ 的线性组合.

已证 $\gamma_j (j=1,2,\cdots,m)$ 是 $\beta_1,\beta_2,\cdots,\beta_n$ 的线性组合.
从而也是 $\beta_1,\beta_2,\cdots,\beta_n$ 的某极大线性无关组 $\beta'_1,\beta'_2,\cdots,\beta'_{r_B}$
的线性组合. 这样 $\beta'_1,\beta'_2,\cdots,\beta'_{r_B}$ 也是向量组
 $\gamma_1,\gamma_2,\cdots,\gamma_m ; \beta'_1,\beta'_2,\cdots,\beta'_{r_B}$ 的极大线性无关组.
于是有 $\gamma_1,\gamma_2,\cdots,\gamma_m$ 中任何线性无关子组所含向量
个数必不超过 r_B , 即 $r_{AB} \leq r_B$.

利用 AB 的列向量都是 A 的列向量的线性组合,
类似可证明 $r_{AB} \leq r_A$.



定理3 $r_{AB} \leq \min(r_A, r_B)$, 即矩阵乘积的秩不超过每个
因子矩阵的秩.

推论1 设 A 为 n 阶可逆矩阵, $P=P_{m \times n}$, $Q=Q_{n \times s}$
则 $r_{AQ}=r_Q$, $r_{PA}=r_P$.
即任何矩阵乘上可逆矩阵后, 其秩不变.

证: 以 $r_{AQ}=r_Q$ 为例

显然由上面定理得 $r_{AQ} \leq r_Q$.

又 A 可逆知 $Q=A^{-1}(AQ)$,

再由上面定理得 $r_Q \leq r_{AQ}$,

故 $r_{AQ}=r_Q$.

推论2 初等变换不改变矩阵的秩.



初等变换求矩阵秩的方法:

把矩阵用初等行变换变成为行阶梯形矩阵, 行阶梯形矩阵中非零行的行数就是矩阵的秩.

例3 求A的秩

$$A = \begin{pmatrix} 0 & 0 & -1 & -1 & 2 \\ 1 & 4 & -1 & 0 & 2 \\ -1 & -4 & 2 & -1 & 0 \\ 2 & 8 & 1 & 1 & 2 \end{pmatrix}$$

解:

$$A \xrightarrow{r_1 \leftrightarrow r_2} \begin{pmatrix} 1 & 4 & -1 & 0 & 2 \\ 0 & 0 & -1 & -1 & 2 \\ -1 & -4 & 2 & -1 & 0 \\ 2 & 8 & 1 & 1 & 2 \end{pmatrix} \xrightarrow{\substack{r_3+r_1 \\ r_4-2r_1}} \begin{pmatrix} 1 & 4 & -1 & 0 & 2 \\ 0 & 0 & -1 & -1 & 2 \\ 0 & 0 & 1 & -1 & 2 \\ 0 & 0 & 3 & 1 & -2 \end{pmatrix}$$

$$\xrightarrow{\substack{r_3+r_2 \\ r_4+3r_2}} \begin{pmatrix} 1 & 4 & -1 & 0 & 2 \\ 0 & 0 & -1 & -1 & 2 \\ 0 & 0 & 0 & -2 & 4 \\ 0 & 0 & 0 & -2 & 4 \end{pmatrix} \xrightarrow{r_4-r_3} \begin{pmatrix} 1 & 4 & -1 & 0 & 2 \\ 0 & 0 & -1 & -1 & 2 \\ 0 & 0 & 0 & -2 & 4 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

$$\therefore r_A = 3.$$

注 (1) 变换的结果并不**唯一**，但最后得到的**秩是相同的**。

(2) 可以**同时进行**行和列的变换。

由前的推论，我们还能得到如下定理：

定理4 非零矩阵 $A_{m \times n}$ 的秩为 $r \Leftrightarrow$ 存在可逆矩阵

$P=P_m$ 和可逆矩阵 $Q=Q_n$ 使得

$$A = P \begin{pmatrix} E_r & O \\ O & O \end{pmatrix} Q$$



$m \times n$ 矩阵

(补充)

定义 设有向量组 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$ 和向量组 $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_m$,

若存在一组数 $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_m$, 使 $\sum_{i=1}^m \lambda_i \alpha_i = 0$

时, 有 $\sum_{i=1}^m \lambda_i \beta_i = 0$ 成立, 且反之亦成立时,

我们就说这两个向量组有相同的线性关系.

有如下结论

定理 $m \times n$ 矩阵 A 经过初等行变换得到 $m \times n$ 矩阵 B ,
那么 A 与 B 的列向量组有着相同的线性关系.

得到求一个向量组的极大无关组的具体办法

- ① 用已知向量组**为列向量**构成矩阵 A ；
- ② 对 A 施行初等**行**变换化为**行简化**矩阵；
【此时，其列向量之间的线性关系及列向量的极大无关组可以直观看出来】
- ③ 【由上面定理可得 A 和 B 有相同的线性关系】可得原向量组的线性关系并求出一个极大线性无关组.

例4: 已知 $\alpha_1 = (1, 0, 2, 1)$, $\alpha_2 = (1, 2, 0, 1)$,
 $\alpha_3 = (2, 1, 3, 0)$, $\alpha_4 = (2, 5, -1, 4)$, $\alpha_5 = (1, -1, 3, -1)$
求 $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3, \alpha_4, \alpha_5$ 的一个线性关系和一个
极大无关组.

解: 以 $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3, \alpha_4, \alpha_5$ 为列做矩阵

$$\begin{pmatrix} 1 & 1 & 2 & 2 & 1 \\ 0 & 2 & 1 & 5 & -1 \\ 2 & 0 & 3 & -1 & 3 \\ 1 & 1 & 0 & 4 & -1 \end{pmatrix} \xrightarrow{\text{做初等行变换}} \begin{pmatrix} 1 & 1 & 2 & 2 & 1 \\ 0 & 2 & 1 & 5 & -1 \\ 0 & -2 & -1 & -5 & 1 \\ 0 & 0 & -2 & 2 & -2 \end{pmatrix}$$

$$\rightarrow \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 3 & -1 \\ 0 & 0 & 1 & -1 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} = B = (\beta_1, \beta_2, \beta_3, \beta_4, \beta_5)$$

分析：由矩阵B可知： $\beta_1, \beta_2, \beta_3$ 是一个极大无关组，且

$$\beta_4 = \beta_1 + 3\beta_2 - \beta_3, \quad \beta_5 = -\beta_2 + \beta_3$$

由于 $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3, \alpha_4, \alpha_5$ 与 $\beta_1, \beta_2, \beta_3, \beta_4, \beta_5$ 有相同的线性关系，所以

$\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3$ 是一个极大无关组，且

$$\alpha_4 = \alpha_1 + 3\alpha_2 - \alpha_3$$

$$\alpha_5 = -\alpha_2 + \alpha_3$$

小结

1. 矩阵秩的概念

2. 矩阵的秩与向量组的秩的关系:

矩阵的秩 = 矩阵列向量组的秩

= 矩阵行向量组的秩

3. 求矩阵秩的方法

(1) 利用定义

(2) 初等变换法

4. 矩阵秩相关结论.

5. 求向量组的秩以及最大无关组的方法:

将向量组中的向量作为列向量构成一个矩阵, 然后进行初等行变换.

第三章 线性方程组

第二节 线性方程组的解法

设线性方程组

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

若记 $A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} \end{pmatrix}$, $x = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}$, $b = \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_m \end{pmatrix}$,

则上述方程组可写成**向量方程**

$$Ax = b.$$

当 **$b=0$** 时, 称为**齐次线性方程组**, 否则称为**非齐次线性方程组**.

几个预备概念：

若 $x_1=\xi_1, x_2=\xi_2, \cdots, x_n=\xi_n$ 为方程组 $Ax=b$ 的解, 则

$x = \xi = \begin{pmatrix} \xi_1 \\ \xi_2 \\ \vdots \\ \xi_n \end{pmatrix}$ 也称为方程组 $Ax=b$ 的解向量.

若方程组 $Ax=b$ 和 $Cx=d$ 的解完全相同, 则称它们是同解的.

定理 设 A 是 n 阶可逆矩阵, 那么对任意 $B=B_{n \times m}$ (或 $B=B_{m \times n}$), 矩阵方程

$$AX=B \quad (\text{或 } XA=B)$$

有**唯一解** $X=A^{-1}B$ (或 $X=BA^{-1}$).

证: 由于 A 可逆, 用其逆矩阵 A^{-1} 左乘方程 $AX=B$ 得

$A^{-1}AX=A^{-1}B$. 得到 $X=A^{-1}B$ 为方程的解.

再证解的唯一性: 若方程还有另一解 $C=C_{n \times m}$, 即 $AC=B$, 则

$$C=EC=(A^{-1}A)C=A^{-1}(AC)=A^{-1}B=X$$

故 $X=A^{-1}B$ 为唯一解。

本定理的特殊情况，当 B 为列向量时，得到 *Cramer*规则（克拉默、克莱姆）。

定理5 (克莱姆规则) n 元线性方程组

[illegible]

的系数行列式 $D=|A|=|a_{ij}|\neq 0$ 时, 存在唯一解

$$x_1 = \frac{D_1}{D}, x_2 = \frac{D_2}{D}, x_3 = \frac{D_3}{D}, \dots, x_n = \frac{D_n}{D}.$$

其中 D_j 是把系数行列式 D 中第 j 列的元素用方程组右端的**常数列代替**后所得到的 n 阶行列式, 即

$$D_j = \begin{vmatrix} a_{11} & \cdots & a_{1,j-1} & b_1 & a_{1,j+1} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & \cdots & a_{2,j-1} & b_2 & a_{2,j+1} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & & \vdots & \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & \cdots & a_{n,j-1} & b_n & a_{n,j+1} & \cdots & a_{nn} \end{vmatrix},$$
$$j = 1, 2, \dots, n$$

显然: $D_j = b_1 A_{1j} + b_2 A_{2j} + \cdots + b_n A_{nj}$

其中 A_{ij} ($i=1, 2, \dots, n$) 是 a_{ij} 在 D 中的代数余子式.

§ 3.2.1 非齐次线性方程组的解法

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

1. 有解的条件

定理1 非齐次线性方程组(1)有解的充要条件是，系数矩阵与增广矩阵的**秩**相同，即

$$r_A = r_B$$

证： **必要性**

若方程组(1)有解, 即存在数组 x_1, x_2, \dots, x_n
使方程组(1)的每一个方程成为**恒等式**, 即

$$x_1\alpha_1 + x_2\alpha_2 + \dots + x_n\alpha_n = b$$

成立, 则列向量 **b** 是 **A** 的**列**向量 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$ 的线性组合. 从而 **A** 的列向量组的极大线性无关组也是 **$B = (A, b)$** 的列向量的**极大线性无关组**. 从而

$$r_A = r_B$$

充分性

设 $r_A = r_B = r$, 由于 $b \neq 0$, 因而 $r > 0$, 故 A 中至少有一个 r 阶子式不为零. 不妨设 A 的左上角的 r 阶子式

$$\Delta = \begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1r} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2r} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{r1} & a_{r2} & \cdots & a_{rr} \end{vmatrix} \neq 0$$

因此, 增广矩阵 B 的前 r 个行向量是其行向量组的一个极大线性无关组.

从而知, 方程组(1)中后 $m-r$ 个方程可用前 r 个方程表出. 因此可消去 (即是多余的), 改写前 r 个方程

$$\begin{cases} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \cdots + a_{1r}x_r = b_1 - a_{1r+1}x_{r+1} - \cdots - a_{1n}x_n \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \cdots + a_{2r}x_r = b_2 - a_{2r+1}x_{r+1} - \cdots - a_{2n}x_n \\ \vdots \\ a_{r1}x_1 + a_{r2}x_2 + \cdots + a_{rr}x_r = b_r - a_{rr+1}x_{r+1} - \cdots - a_{rn}x_n \end{cases} \quad (2)$$

方程组(1)与(2)是**同解的**. 对于任一组数

$$x_{r+1} = \tilde{x}_{r+1}, \cdots, x_n = \tilde{x}_n$$

因 $\Delta \neq 0$, 由**Cramer法则**得方程组(2)的唯一解:

$$x_1 = \tilde{x}_1, x_2 = \tilde{x}_2, \cdots, x_r = \tilde{x}_r$$

故 $(\tilde{x}_1, \tilde{x}_2, \cdots, \tilde{x}_r, \tilde{x}_{r+1}, \cdots, \tilde{x}_n)$ 就是方程组(1)的一个解.

这就证明了, 当 $r_A = r_B$ 时方程组(1)有解.

定理2 充分性的证明过程也是解线性方程组的一般规则. 当 $r < n$ 时, 解向量依赖于 $n-r$ 个参数. 因而方程组(1)有**无穷多解**. 当 $r = n$ 时方程组(1)只有**唯一解**.

定理3 非齐次线性方程组 (1):

当 $r_A \neq r_B$ 时, **无解**;

当 $r_A = r_B = n$ 时, 有**唯一解**;

当 $r_A = r_B < n$ 时有**无穷多解**.

2. 矩阵消元法

可以通过**方程组的初等变换**来化简方程组，使之成为同解的方程组，从而简化求解过程.

线性方程组的**初等变换**：

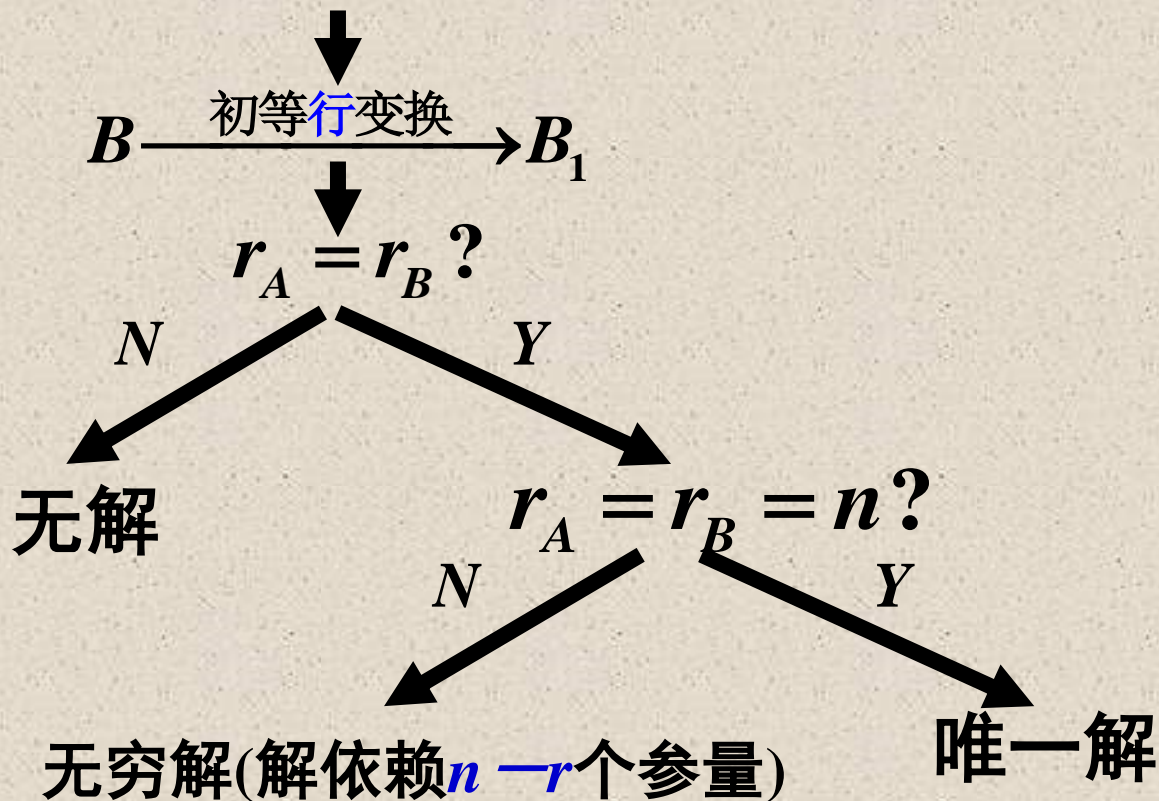
- 用一非零数乘某一方程；
- 把一个方程的倍数加到另一个方程；
- 互换两个方程的位置.

线性方程组可以用**增广矩阵**来代表，对线性方程组的初等变换就相当于对其增广矩阵进行初等行变换.

得到:

若用初等行变换把方程组(1)的增广矩阵 B 化成矩阵 B_1 , 则以 B_1 为增广矩阵的线性方程组是方程组(1)的**同解方程组**。

写出(1)的增广矩阵 B



当方程组(1)有解时，为便于求解，可以继续用初等行变换把 B_1 化成“行简化矩阵”：

$$B_1 \rightarrow \begin{array}{ccccccc|c} x_1 & x_2 & \cdots & x_r & x_{r+1} & \cdots & x_n & \\ \hline 1 & 0 & \cdots & 0 & c_{1r+1} & \cdots & c_{1n} & d_1 \\ 0 & 1 & \cdots & 0 & c_{2r+1} & \cdots & c_{2n} & d_2 \\ \vdots & \vdots & & \vdots & \vdots & & \vdots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & 1 & c_{rr+1} & \cdots & c_{rn} & d_r \\ 0 & 0 & \cdots & 0 & 0 & \cdots & 0 & 0 \\ \vdots & \vdots & & \vdots & \vdots & & \vdots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & 0 & 0 & \cdots & 0 & 0 \end{array}$$

当 $r=n$ 时，得唯一解： $x_1 = d_1, x_2 = d_2, \cdots, x_n = d_n$

当 $r < n$ 时，得方程组的解

$$\left\{ \begin{array}{l} x_1 = d_1 - c_{1r+1}\tilde{x}_{r+1} - \cdots - c_{1n}\tilde{x}_n \\ x_2 = d_2 - c_{2r+1}\tilde{x}_{r+1} - \cdots - c_{2n}\tilde{x}_n \\ \vdots \\ x_r = d_r - c_{rr+1}\tilde{x}_{r+1} - \cdots - c_{rn}\tilde{x}_n \\ x_{r+1} = \tilde{x}_{r+1} \\ \vdots \\ x_n = \tilde{x}_n \end{array} \right. \quad (3)$$

其中 $\tilde{x}_{r+1}, \cdots, \tilde{x}_n$ 为任意常数。

(3)就是方程组(1)的全部解，即(1)的通解。

通解(3)也可以写成下列向量的形式

$$X = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_r \\ x_{r+1} \\ x_{r+2} \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} d_1 \\ d_2 \\ \vdots \\ d_r \\ 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix} + \tilde{x}_{r+1} \begin{pmatrix} -c_{1r+1} \\ -c_{2r+1} \\ \vdots \\ -c_{rr+1} \\ 1 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix} + \tilde{x}_{r+2} \begin{pmatrix} -c_{1r+2} \\ -c_{2r+2} \\ \vdots \\ -c_{rr+2} \\ 0 \\ 1 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix} + \cdots + \tilde{x}_n \begin{pmatrix} -c_{1n} \\ -c_{2n} \\ \vdots \\ -c_{rn} \\ 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 1 \end{pmatrix}$$

对于(3) 特别当 $\tilde{x}_{r+1} = \tilde{x}_{r+2} = \cdots = \tilde{x}_n = 0$ 时, 得到方程组(1)的一个特解:

$$(d_1, d_2, \cdots, d_r, 0, 0, \cdots, 0)$$

注意：

当 $r < n$ ，一般对 B_1 进行进一步简化不一定得到上面形状的行简化矩阵，但后面的处理是类似的，在(3)式中取参量的就**不一定**是 $x_{r+1}, x_{r+2}, \dots, x_n$ 了。

例1 解线性方程组（求通解或全部解）

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

解 对增广矩阵 B 进行初等变换

$$B = \begin{pmatrix} 1 & -1 & -1 & 1 & 0 \\ 1 & -1 & 1 & -3 & 1 \\ 1 & -1 & -2 & 3 & -1/2 \end{pmatrix} \xrightarrow[r_3-r_1]{r_2-r_1} \begin{pmatrix} 1 & -1 & -1 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 2 & -4 & 1 \\ 0 & 0 & -1 & 2 & -1/2 \end{pmatrix}$$

$$\xrightarrow{\begin{matrix} r_2 * 1/2 \\ r_3 - r_2 \\ r_1 + r_2 \end{matrix}} \begin{matrix} x_1 & x_2 & x_3 & x_4 \\ \begin{pmatrix} 1 & -1 & 0 & -1 & 1/2 \\ 0 & 0 & 1 & -2 & 1/2 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} \end{matrix} = B_1$$

由于 $r_A = r_B = 2 < 4$, 故方程组有**无穷多解**.

B_1 对应的方程组为

$$\begin{cases} x_1 = 1/2 + x_2 + x_4 \\ x_3 = 1/2 + 2x_4 \end{cases}$$

或

$$\begin{cases} x_1 - x_2 - x_4 = 1/2 \\ x_3 - 2x_4 = 1/2 \end{cases}$$

令 $x_2 = \tilde{x}_2, x_4 = \tilde{x}_4$

得通解

$$\begin{cases} x_1 = \tilde{x}_2 + \tilde{x}_4 + 1/2 \\ x_2 = \tilde{x}_2 \\ x_3 = 2\tilde{x}_4 + 1/2 \\ x_4 = \tilde{x}_4 \end{cases}$$

或

$$\begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ x_4 \end{pmatrix} = \tilde{x}_2 \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} + \tilde{x}_4 \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 2 \\ 1 \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} 1/2 \\ 0 \\ 1/2 \\ 0 \end{pmatrix}.$$

其中 \tilde{x}_2, \tilde{x}_4 为参数. (取任意数)

例2 设有线性方程组

$$\begin{cases} \lambda x_1 + x_2 + x_3 = 1 \\ x_1 + \lambda x_2 + x_3 = \lambda \\ x_1 + x_2 + \lambda x_3 = \lambda^2 \end{cases}$$

问 λ 取何值时,有解?有无穷多个解?

解: 对增广矩阵 $B = (A, b)$ 作初等行变换,

$$B = \left(\begin{array}{ccc|c} \lambda & 1 & 1 & 1 \\ 1 & \lambda & 1 & \lambda \\ 1 & 1 & \lambda & \lambda^2 \end{array} \right) \rightarrow \left(\begin{array}{ccc|c} 1 & 1 & \lambda & \lambda^2 \\ 1 & \lambda & 1 & \lambda \\ \lambda & 1 & 1 & 1 \end{array} \right)$$

$$\begin{aligned}
&\rightarrow \left(\begin{array}{ccc|c} 1 & 1 & \lambda & \lambda^2 \\ 0 & \lambda-1 & 1-\lambda & \lambda-\lambda^2 \\ 0 & 1-\lambda & 1-\lambda^2 & 1-\lambda^3 \end{array} \right) \\
&\rightarrow \left(\begin{array}{ccc|c} 1 & 1 & \lambda & \lambda^2 \\ 0 & \lambda-1 & 1-\lambda & \lambda-\lambda^2 \\ 0 & 0 & 2-\lambda-\lambda^2 & 1+\lambda-\lambda^2-\lambda^3 \end{array} \right) \\
&= \left(\begin{array}{ccc|c} 1 & 1 & \lambda & \lambda^2 \\ 0 & \lambda-1 & 1-\lambda & \lambda(1-\lambda) \\ 0 & 0 & (1-\lambda)(2+\lambda) & (1-\lambda)(1+\lambda)^2 \end{array} \right)
\end{aligned}$$

(1) 当 $\lambda=1$ 时,

$$B \rightarrow \left(\begin{array}{ccc|c} 1 & 1 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{array} \right),$$

则 $R(A)=R(B)=1$, 故方程组有无穷多解, 且其通解为:

$$\begin{cases} x_1 = 1 - x_2 - x_3 \\ x_2 = c_2 \\ x_3 = c_3 \end{cases}$$

其中 c_2, c_3 为任意实数.

(2) 当 $\lambda \neq 1$ 时,

$$B \rightarrow \left(\begin{array}{ccc|c} 1 & 1 & \lambda & \lambda^2 \\ 0 & 1 & -1 & -\lambda \\ 0 & 0 & 2 + \lambda & (1 + \lambda)^2 \end{array} \right).$$

这时又分两种情形:

1) 当 $\lambda \neq -2$ 时, 则 $R(A)=R(B)=3$, 故方程组有唯一解:

$$x_1 = -\frac{\lambda + 1}{\lambda + 2}, \quad x_2 = \frac{1}{\lambda + 2}, \quad x_3 = \frac{(\lambda + 1)^2}{\lambda + 2}.$$

2) 当 $\lambda = -2$ 时,

$$B \rightarrow \left(\begin{array}{ccc|c} 1 & 1 & -2 & 4 \\ 0 & 1 & -1 & 2 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{array} \right),$$

则 $R(A) < R(B)$, 故方程组无解.

练习

证明右边方程组有解的充要条件是
 $a_1+a_2+a_3+a_4+a_5=0$. 在有解的情况下,
求出它的通解.

$$\begin{cases} x_1 - x_2 = a_1 \\ x_2 - x_3 = a_2 \\ x_3 - x_4 = a_3 \\ x_4 - x_5 = a_4 \\ x_5 - x_1 = a_5 \end{cases}$$

答案,通解:
$$\begin{cases} x_1 = a_1 + a_2 + a_3 + a_4 + x_5 \\ x_2 = a_2 + a_3 + a_4 + x_5 \\ x_3 = a_3 + a_4 + x_5 \\ x_4 = a_4 + x_5 \end{cases},$$

其中 x_5 为任意实数.

证明过程

证 对增广矩阵 B 进行初等变换, 方程组的增广矩阵为

$$B = \begin{pmatrix} 1 & -1 & 0 & 0 & 0 & a_1 \\ 0 & 1 & -1 & 0 & 0 & a_2 \\ 0 & 0 & 1 & -1 & 0 & a_3 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & -1 & a_4 \\ -1 & 0 & 0 & 0 & 1 & a_5 \end{pmatrix}$$

$$\sim \begin{pmatrix} 1 & -1 & 0 & 0 & 0 & a_1 \\ 0 & 1 & -1 & 0 & 0 & a_2 \\ 0 & 0 & 1 & -1 & 0 & a_3 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & -1 & a_4 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & \sum_{i=1}^5 a_i \end{pmatrix}$$

$$\therefore R(A) = R(B)$$

$$\Leftrightarrow \sum_{i=1}^5 a_i = 0$$