

# 第三章 矩阵

§ 1 矩阵的运算

§ 2 几种特殊矩阵

§ 3 分块矩阵

§ 4 逆矩阵

§ 5 初等矩阵

# § 1 矩阵的运算

一、矩阵的加法

二、矩阵的数乘

三、矩阵的乘法（重点）

四、矩阵的转置

五、 $n$ 阶矩阵的行列式

在线性方程组的理论和解法中我们使用了矩阵，对于矩阵施行了初等变换运算.矩阵是科学技术和经济管理中的一个重要工具.

定义 矩阵是 $m \times n$ 个数  $a_{ij}$ 排成 $m$ 行 $n$ 列的表格

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \cdots & \cdots & & \cdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} \end{pmatrix} = (a_{ij})_{m \times n}.$$

$a_{ij}=A(i,j)$ :矩阵的（第 $i$ 行第 $j$ 列的）元素，我们称 $A$ 是一个 $m \times n$ 矩阵，如果  $m=n$ 称 $A$ 是一个 $m$ 阶方（矩）阵.

## 一、矩阵的加法

定义 给定矩阵  $A = (a_{ij})_{m \times n}$ ,  $B = (b_{ij})_{m \times n}$  和数  $k$ ,

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \cdots & \cdots & & \cdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} \end{pmatrix}, B = \begin{pmatrix} b_{11} & b_{12} & \cdots & b_{1n} \\ b_{21} & b_{22} & \cdots & b_{2n} \\ \cdots & \cdots & & \cdots \\ b_{m1} & b_{m2} & \cdots & b_{mn} \end{pmatrix},$$

$$A + B = (a_{ij} + b_{ij})_{m \times n}$$

$$= \begin{pmatrix} a_{11} + b_{11} & a_{12} + b_{12} & \cdots & a_{1n} + b_{1n} \\ a_{21} + b_{21} & a_{22} + b_{22} & \cdots & a_{2n} + b_{2n} \\ \cdots & \cdots & & \cdots \\ a_{m1} + b_{m1} & a_{m2} + b_{m2} & \cdots & a_{mn} + b_{mn} \end{pmatrix},$$

零矩阵

$$\mathbf{O} = (\mathbf{0})_{m \times n} = \begin{pmatrix} \mathbf{0} & \mathbf{0} & \cdots & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & \mathbf{0} & \cdots & \mathbf{0} \\ \cdots & \cdots & & \cdots \\ \mathbf{0} & \mathbf{0} & \cdots & \mathbf{0} \end{pmatrix},$$

负矩阵

$$-\mathbf{A} = (-a_{ij})_{m \times n} = \begin{pmatrix} -a_{11} & -a_{12} & \cdots & -a_{1n} \\ -a_{21} & -a_{22} & \cdots & -a_{2n} \\ \cdots & \cdots & & \cdots \\ -a_{m1} & -a_{m2} & \cdots & -a_{mn} \end{pmatrix}.$$

$n$ 阶单位矩阵

$$E_n = \begin{pmatrix} 1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & 1 & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & 1 \end{pmatrix}.$$

基本矩阵E

只有 $(i, j)$ 元为1，其余元素皆为0的矩阵称为基本矩阵

$$E_{2,3} = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}.$$

$$A - B = A + (-B) = (a_{ij} - b_{ij})_{m \times n}$$

$$= \begin{pmatrix} a_{11} - b_{11} & a_{12} - b_{12} & \cdots & a_{1n} - b_{1n} \\ a_{21} - b_{21} & a_{22} - b_{22} & \cdots & a_{2n} - b_{2n} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ a_{m1} - b_{m1} & a_{m2} - b_{m2} & \cdots & a_{mn} - b_{mn} \end{pmatrix}.$$

$$\begin{pmatrix} 1 & 2 & -1 \\ 3 & 4 & 2 \\ 7 & 2 & -3 \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} 4 & 5 & 9 \\ -4 & 1 & 8 \\ -9 & 2 & -5 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 5 & 7 & 8 \\ -1 & 5 & 10 \\ -2 & 4 & -8 \end{pmatrix}$$

# 矩阵加法的性质

$$(1) \mathbf{A} + \mathbf{B} = \mathbf{B} + \mathbf{A};$$

$$(2) (\mathbf{A} + \mathbf{B}) + \mathbf{C} = \mathbf{A} + (\mathbf{B} + \mathbf{C});$$

$$(3) \mathbf{A} + \mathbf{O} = \mathbf{O} + \mathbf{A} = \mathbf{A};$$

$$(4) \mathbf{A} + (-\mathbf{A}) = \mathbf{A} - \mathbf{A} = \mathbf{O};$$



## 二、矩阵数乘

$$kA = \begin{pmatrix} ka_{11} & ka_{12} & \cdots & ka_{1n} \\ ka_{21} & ka_{22} & \cdots & ka_{2n} \\ \cdots & \cdots & & \cdots \\ ka_{m1} & ka_{m2} & \cdots & ka_{mn} \end{pmatrix} = (ka_{ij})_{m \times n}.$$

矩阵数乘的性质

**(1)  $k(A + B) = kA + kB$ ;**

**(2)  $(k + l)A = kA + lA$ ;**

**(3)  $k(lA) = (kl)A$ ;**

**(4)  $1A = A$ ;**

**(5)  $0A = O$ .**

$$2 \begin{pmatrix} 2 & 4 \\ 6 & 9 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 4 & 8 \\ 12 & 18 \end{pmatrix}$$

### 三、矩阵的乘法

$\alpha_1, \alpha_2$  可以用  $\beta_1, \beta_2, \beta_3$  线性表示:

$$\begin{cases} \alpha_1 = a_{11}\beta_1 + a_{12}\beta_2 + a_{13}\beta_3, \\ \alpha_2 = a_{21}\beta_1 + a_{22}\beta_2 + a_{23}\beta_3. \end{cases} \quad A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} \end{pmatrix}.$$

$\beta_1, \beta_2, \beta_3$  可以用  $\gamma_1, \gamma_2, \gamma_3$  线性表示:

$$\begin{cases} \beta_1 = b_{11}\gamma_1 + b_{12}\gamma_2 + b_{13}\gamma_3, \\ \beta_2 = b_{21}\gamma_1 + b_{22}\gamma_2 + b_{23}\gamma_3, \\ \beta_3 = b_{31}\gamma_1 + b_{32}\gamma_2 + b_{33}\gamma_3. \end{cases} \quad B = \begin{pmatrix} b_{11} & b_{12} & b_{13} \\ b_{21} & b_{22} & b_{23} \\ b_{31} & b_{32} & b_{33} \end{pmatrix}.$$

$\alpha_1, \alpha_2$  可以用  $\gamma_1, \gamma_2, \gamma_3$  线性表示, 对应的矩阵是什么?

$$\begin{aligned}
\alpha_1 &= a_{11}\beta_1 + a_{12}\beta_2 + a_{13}\beta_3 \\
&= a_{11}(b_{11}\gamma_1 + b_{12}\gamma_2 + b_{13}\gamma_3) + a_{12}(b_{21}\gamma_1 + b_{22}\gamma_2 + b_{23}\gamma_3) \\
&\quad + a_{13}(b_{31}\gamma_1 + b_{32}\gamma_2 + b_{33}\gamma_3) \\
&= (a_{11}b_{11} + a_{12}b_{21} + a_{13}b_{31})\gamma_1 + (a_{11}b_{12} + a_{12}b_{22} + a_{13}b_{32})\gamma_2 \\
&\quad + (a_{11}b_{13} + a_{12}b_{23} + a_{13}b_{33})\gamma_3.
\end{aligned}$$

类似得

$$\begin{aligned}
\alpha_2 &= (a_{21}b_{11} + a_{22}b_{21} + a_{23}b_{31})\gamma_1 + \\
&\quad (a_{21}b_{12} + a_{22}b_{22} + a_{23}b_{32})\gamma_2 + (a_{21}b_{13} + a_{22}b_{23} + a_{23}b_{33})\gamma_3.
\end{aligned}$$

$$\begin{cases} \alpha_1 = c_{11}\gamma_1 + c_{12}\gamma_2 + c_{13}\gamma_3, \\ \alpha_2 = c_{21}\gamma_1 + c_{22}\gamma_2 + c_{23}\gamma_3. \end{cases}$$

$$C = \begin{pmatrix} c_{11} & c_{12} & c_{13} \\ c_{21} & c_{22} & c_{23} \end{pmatrix}.$$

$$\begin{aligned} c_{ij} &= a_{i1}b_{1j} + a_{i2}b_{2j} + a_{i3}b_{3j} \\ &= \sum_{k=1}^3 a_{ik}b_{kj}, i = 1, 2, j = 1, 2, 3. \end{aligned}$$

$A$ 的列数= $B$ 的行数.

$$\alpha_i = \sum_{k=1}^s a_{ik} \beta_k, i = 1, \dots, m,$$

$$\beta_k = \sum_{j=1}^n b_{kj} \gamma_j, k = 1, \dots, s.$$

$$\alpha_i = \sum_{k=1}^s a_{ik} \sum_{j=1}^n b_{kj} \gamma_j = \sum_{k=1}^s \sum_{j=1}^n a_{ik} b_{kj} \gamma_j$$

$$= \sum_{j=1}^n \left( \sum_{k=1}^s a_{ik} b_{kj} \right) \gamma_j = \sum_{j=1}^n c_{ij} \gamma_j.$$

$$c_{ij} = \sum_{k=1}^s a_{ik} b_{kj}, i = 1, \dots, m, j = 1, \dots, n.$$

定义 给定矩阵  $A = (a_{ij})_{m \times s}$  和  $B = (b_{ij})_{s \times n}$ , 定义

$$AB = (c_{ij})_{m \times n},$$

$$c_{ij} = \sum_{k=1}^s a_{ik} b_{kj}, i = 1, \dots, m, j = 1, \dots, n.$$

左矩阵行向量维数等于右矩阵列向量的维数乘积 $AB$ 才有意义. 乘积 $AB$ 第 $i$ 行第 $j$ 列的元素是左矩阵第 $i$ 行右矩阵第 $j$ 列对应元素乘积之和.

或者说成:左矩阵第 $i$ 个行向量和右矩阵第 $j$ 个列向量(他们维数相同)对应分量乘积之和.

$$i \text{ 行} \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1s} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ \boxed{a_{i1} \quad a_{i2} \quad \cdots \quad a_{is}} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{ms} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} b_{11} & \cdots & \boxed{b_{1j}} & \cdots & b_{1n} \\ b_{21} & \cdots & b_{2j} & \cdots & b_{2n} \\ \vdots & & \vdots & & \vdots \\ b_{s1} & \cdots & \boxed{b_{sj}} & \cdots & b_{sn} \end{pmatrix}$$

$j$  列

$$= \begin{pmatrix} c_{11} & \cdots & c_{1j} & \cdots & c_{1n} \\ \vdots & & \vdots & & \vdots \\ c_{i1} & \cdots & \boxed{c_{ij}} & \cdots & c_{in} \\ \vdots & & \vdots & & \vdots \\ c_{m1} & \cdots & c_{mj} & \cdots & c_{mn} \end{pmatrix} \cdot c_{ij} = \sum_{k=1}^s a_{ik} b_{kj}$$

$$\begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \vdots \\ \alpha_m \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a_{11} & \cdots & a_{1s} \\ \vdots & & \vdots \\ a_{m1} & \cdots & a_{ms} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \beta_1 \\ \vdots \\ \beta_s \end{pmatrix} = A \begin{pmatrix} \beta_1 \\ \vdots \\ \beta_s \end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix} \beta_1 \\ \vdots \\ \beta_s \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} b_{11} & \cdots & b_{1n} \\ \vdots & & \vdots \\ b_{s1} & \cdots & b_{sn} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \gamma_1 \\ \vdots \\ \gamma_n \end{pmatrix} = B \begin{pmatrix} \gamma_1 \\ \vdots \\ \gamma_n \end{pmatrix},$$

$$\begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \vdots \\ \alpha_m \end{pmatrix} = A \begin{pmatrix} \beta_1 \\ \vdots \\ \beta_s \end{pmatrix} = A(B \begin{pmatrix} \gamma_1 \\ \vdots \\ \gamma_n \end{pmatrix}) = (AB) \begin{pmatrix} \gamma_1 \\ \vdots \\ \gamma_n \end{pmatrix}.$$



函数  $z = ay, y = bx$ , 复合函数

$$z = ay = a(bx) = (ab)x.$$

向量线性变换

$$\mathbf{Z} = \begin{pmatrix} z_1 \\ \vdots \\ z_m \end{pmatrix} = \mathbf{A}\mathbf{Y} = \begin{pmatrix} a_{11} & \cdots & a_{1s} \\ \vdots & & \vdots \\ a_{m1} & \cdots & a_{ms} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_s \end{pmatrix}, \mathbf{R}^s \rightarrow \mathbf{R}^m$$

$$\begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_s \end{pmatrix} = \mathbf{B}\mathbf{X} = \begin{pmatrix} b_{11} & \cdots & b_{1n} \\ \vdots & & \vdots \\ b_{s1} & \cdots & b_{sn} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}, \mathbf{R}^n \rightarrow \mathbf{R}^s$$

$$\mathbf{Z} = \begin{pmatrix} \mathbf{a}_{11} & \cdots & \mathbf{a}_{1s} \\ \vdots & & \vdots \\ \mathbf{a}_{m1} & \cdots & \mathbf{a}_{ms} \end{pmatrix} \left( \begin{pmatrix} \mathbf{b}_{11} & \cdots & \mathbf{b}_{1n} \\ \vdots & & \vdots \\ \mathbf{b}_{s1} & \cdots & \mathbf{b}_{sn} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \mathbf{x}_1 \\ \vdots \\ \mathbf{x}_n \end{pmatrix} \right)$$

$$= \begin{pmatrix} \mathbf{c}_{11} & \cdots & \mathbf{c}_{1n} \\ \vdots & & \vdots \\ \mathbf{c}_{m1} & \cdots & \mathbf{c}_{mn} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \mathbf{x}_1 \\ \vdots \\ \mathbf{x}_n \end{pmatrix} = (\mathbf{AB}) \begin{pmatrix} \mathbf{x}_1 \\ \vdots \\ \mathbf{x}_n \end{pmatrix}.$$

$$\mathbf{R}^n \rightarrow \mathbf{R}^m.$$

定义  $n$ 阶矩阵

$$\begin{pmatrix} \mathbf{1} & \mathbf{0} & \mathbf{0} & \cdots & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & \mathbf{1} & \mathbf{0} & \cdots & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & \mathbf{0} & \mathbf{1} & \cdots & \mathbf{0} \\ \vdots & \vdots & \vdots & & \vdots \\ \mathbf{0} & \mathbf{0} & \mathbf{0} & \cdots & \mathbf{1} \end{pmatrix}$$

称为 $n$ 阶单位矩阵，记作 $E_n$ 或 $E$ .

## 矩阵乘法的性质

**(1)  $(AB)C = A(BC)$ ; (结合律)**

**(2)  $A(B + C) = AB + AC$ ; (左分配律)**

**(3)  $(B + C)A = BA + CA$ ; (右分配律)**

**(4)  $k(AB) = (kA)B = A(kB)$ ; ( $k$ 为数)**

**(5)  $E_m A_{m \times n} = A_{m \times n}, A_{m \times n} E_n = A_{m \times n}$ .**

## 结合律的证明

$$A = (a_{ij})_{m \times p}, B = (b_{ij})_{p \times q}, C = (c_{ij})_{q \times n},$$

$$(AB)(i, j) = \sum_{k=1}^p a_{ik} b_{kj}, (BC)(i, j) = \sum_{l=1}^q b_{il} c_{lj},$$

$$((AB)C)(i, j) = \sum_{l=1}^q (AB)(i, l) c_{lj} = \sum_{l=1}^q \left( \sum_{k=1}^p a_{ik} b_{kl} \right) c_{lj} = \sum_{l=1}^q \sum_{k=1}^p a_{ik} b_{kl} c_{lj},$$

$$A(BC)(i, j) = \sum_{k=1}^p a_{ik} (BC)(k, j) = \sum_{k=1}^p a_{ik} \left( \sum_{l=1}^q b_{kl} c_{lj} \right) = \sum_{k=1}^p \sum_{l=1}^q a_{ik} b_{kl} c_{lj},$$

$$1 \leq i \leq m, 1 \leq j \leq n$$

$$\therefore (AB)C = A(BC).$$

**例** 求下列两个矩阵的乘积：

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

**解**  $AB = \begin{pmatrix} 27 & -21 & 1 \\ 5 & 9 & -7 \end{pmatrix}.$

例

$$\begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} & a_4 \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} & a_{24} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} & a_{34} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} & a_4 \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} & a_{24} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} & a_{34} \end{pmatrix},$$

$$\begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} & a_4 \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} & a_{24} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} & a_{34} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a_{21} & a_{22} & a_{23} & a_{24} \\ a_{11} & a_{12} & a_{13} & a_{14} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} & a_{34} \end{pmatrix},$$

$$\begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} & a_4 \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} & a_{24} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} & a_{34} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} & a_4 \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} & a_{24} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} & a_{34} \end{pmatrix}.$$

## 例 线性方程组的三种表示

[illegible]

$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} \mathbf{a}_{11} & \mathbf{a}_{12} & \cdots & \mathbf{a}_{1n} \\ \mathbf{a}_{21} & \mathbf{a}_{22} & \cdots & \mathbf{a}_{2n} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ \mathbf{a}_{m1} & \mathbf{a}_{m2} & \cdots & \mathbf{a}_{mn} \\ \alpha_1 & \alpha_2 & \cdots & \alpha_n \end{pmatrix}, \mathbf{X} = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}, \boldsymbol{\beta} = \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_m \end{pmatrix}.$$

$$AX = \beta. \quad x_1\alpha_1 + x_2\alpha_2 + \cdots + x_n\alpha_n = \beta$$

## 矩阵方程(等式)

## 向量方程(等式)

矩阵 $A$ 的右边乘一个列向量 $X$ 相当于对于 $A$ 的列向量做线性组合，系数为 $X$ 的分量。



$$\begin{pmatrix} \boxed{a_{11}} & \boxed{a_{12}} & \cdots & \boxed{a_{1n}} \\ \boxed{a_{21}} & \boxed{a_{22}} & \cdots & \boxed{a_{2n}} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ \boxed{a_{m1}} & \boxed{a_{m2}} & \cdots & \boxed{a_{mn}} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \cdots & \boxed{b_{1j}} & \cdots \\ \cdots & \boxed{b_{2j}} & \cdots \\ \vdots & \vdots & \vdots \\ \cdots & \boxed{b_{nj}} & \cdots \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \cdots & \boxed{c_{1j}} & \cdots \\ \cdots & \boxed{c_{2j}} & \cdots \\ \vdots & \vdots & \vdots \\ \cdots & \boxed{b_{mj}} & \cdots \end{pmatrix}$$

**A**
**B**
**C**

乘积的第 $j$ 列是左矩阵的列向量的线性组合，系数为右矩阵第 $j$ 列的相应元素。

乘积 $AB$ 的列向量组可用 $A$ 的列向量组线性表示，故

$$r(AB) \leq r(A).$$

$$(x_1, x_2, \dots, x_m) \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \dots & a_{mn} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \alpha_2 \\ \vdots \\ \alpha_m \end{pmatrix}$$

$$= (b_1, b_2, \dots, b_n)(\beta) \cdot \beta = x_1 \alpha_1 + x_2 \alpha_2 + \dots + x_m \alpha_m.$$

[illegible]

左乘一个行向量 $X$ ，相当矩阵的行向量做线性组合，系数为 $X$ 的分量。

$$\begin{pmatrix} \vdots & \vdots & \vdots \\ \boxed{a_{i1} \quad a_{i2} \quad \cdots \quad a_{im}} \\ \vdots & \vdots & \vdots \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \boxed{b_{11} \quad b_{12} \quad \cdots \quad b_{1n}} \\ \boxed{b_{21} \quad b_{22} \quad \cdots \quad b_{2n}} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ \boxed{b_{m1} \quad b_{m2} \quad \cdots \quad b_{mn}} \end{pmatrix}$$

$A \qquad B$

$$= \begin{pmatrix} \vdots & \vdots & \vdots \\ \boxed{c_{i1} \quad c_{i2} \quad \cdots \quad c_{in}} \\ \vdots & \vdots & \vdots \end{pmatrix}$$

$AB$

矩阵乘积 $AB$ 的第 $i$ 行是右矩阵 $B$ 的行向量的线性组合，其系数是左矩阵的第 $i$ 行的相应元素。

$$r(AB) \leq r(B), r(AB) \leq \min(r(A), r(B)). \quad 27$$

例

$$A = \begin{pmatrix} a_1 \\ a_2 \\ \vdots \\ a_n \end{pmatrix}, B = (b_1, b_2, \dots, b_n).$$

$$AB = \begin{pmatrix} a_1 b_1 & a_1 b_2 & \cdots & a_1 b_n \\ a_2 b_1 & a_2 b_2 & \cdots & a_2 b_n \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_n b_1 & a_n b_2 & \cdots & a_n b_n \end{pmatrix},$$

$$BA = (a_1 b_1 + \cdots a_n b_n).$$

矩阵乘法交换律不成立.

例 如果 矩阵 $A$ ,  $B$ 满足 $AB=BA$ ,称 $A$ 和 $B$ 是可交换的.如果 $A$ 和 $B$ 可交换, 必是同价方阵(?).设

$A = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 2 & 1 \end{pmatrix}$ , 求所有和 $A$ 可交换的矩阵 $B$ .

解 设待求方阵为  $X = \begin{pmatrix} x_1 & x_2 \\ x_3 & x_4 \end{pmatrix}$ .

$$AX = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 2 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 & x_2 \\ x_3 & x_4 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} x_1 & x_2 \\ 2x_1 + x_3 & 2x_2 + x_4 \end{pmatrix}$$

$$XA = \begin{pmatrix} x_1 & x_2 \\ x_3 & x_4 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 2 & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} x_1 + 2x_2 & x_2 \\ x_3 + 2x_4 & x_4 \end{pmatrix}$$

由 $AX = XA$  得

$$AX = \begin{pmatrix} x_1 & x_2 \\ 2x_1 + x_3 & 2x_2 + x_4 \end{pmatrix}, \quad XA = \begin{pmatrix} x_1 + 2x_2 & x_2 \\ x_3 + 2x_4 & x_4 \end{pmatrix}$$

由  $AX = XA$  得

$$\begin{cases} x_1 = x_1 + 2x_2, \\ x_2 = x_2, \\ 2x_1 + x_3 = x_3 + 2x_4 \\ 2x_2 + x_4 = x_4 \end{cases} \begin{cases} x_2 = 0, \\ x_1 = x_4 = a, \\ x_3 = b. \end{cases} X = \begin{pmatrix} a & 0 \\ b & a \end{pmatrix}.$$

**思考** 写出上述齐次方程组的一个基础解系.

直接验证

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 2 & 1 \end{pmatrix}, X = \begin{pmatrix} a & 0 \\ b & a \end{pmatrix},$$

$$AX = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 2 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} a & 0 \\ b & a \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a & 0 \\ 2a + b & a \end{pmatrix},$$

$$XA = \begin{pmatrix} a & 0 \\ b & a \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 2 & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a & 0 \\ b + 2a & a \end{pmatrix} = AX.$$

如果取  $X = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 2 \end{pmatrix}$ ,  $AX = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 2 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 2 & 2 \end{pmatrix}$ ,

$$XA = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 2 & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 4 & 2 \end{pmatrix} \neq AX.$$

例  $A \neq O, B \neq O$ , 有可能  $AB = O$ .

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 1 \end{pmatrix}, B = \begin{pmatrix} 1 & -1 \\ -1 & 1 \end{pmatrix},$$

$$AB = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & -1 \\ -1 & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} = O.$$

$$A = \begin{pmatrix} 1 & -2 \\ -3 & 6 \end{pmatrix}, B = \begin{pmatrix} 4 & 6 \\ 2 & 3 \end{pmatrix},$$

$$AB = \begin{pmatrix} 1 & -2 \\ -3 & 6 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 4 & 6 \\ 2 & 3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}.$$



对于数字,

$$ab = ac, a \neq 0 \Rightarrow b = c.$$

$$ba = ca, a \neq 0 \Rightarrow b = c.$$

对于矩阵

$$AB = AC, A \neq O \not\Rightarrow B = C,$$

$$AB = CB, B \neq O \not\Rightarrow A = C.$$

对于矩阵

左消去律不成立,

右消去律不成立.

方阵的幂 设 $A$ 是方阵,  $k$ 是自然数, 定义

$$A^k = \underbrace{AA \cdots A}_{n\text{个}}, A^0 = E.$$

幂的性质 (1)  $A^k A^l = A^{k+l}$ ,

$$(2) (A^k)^l = A^{kl}.$$

但是  $(AB)^k = A^k B^k$  一般不成立.  $A^k = O$   
未必有  $A = O$ .

例

$$A = \begin{pmatrix} \mathbf{0} & \mathbf{0} & \mathbf{0} \\ -\mathbf{1} & \mathbf{1} & \mathbf{1} \\ \mathbf{1} & -\mathbf{1} & -\mathbf{1} \end{pmatrix} \neq \mathbf{O},$$

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

$$f(x) = a_m x^m + a_{m-1} x^{m-1} + \cdots + a_1 x + a_0.$$

$A$  方阵

$$f(A) = a_m A^m + a_{m-1} A^{m-1} + \cdots + a_1 A + a_0 E.$$

思考  $f$  和  $g$  是两个多项式, 则  $f(A)$  和  $g(A)$  可交换, <sub>35</sub>

例

# 作业

## 习题三

1 (1) , 2,3(1),(3),(5).

5(1) 7. 9(1),(3),(5).

10(1). 11(1).

补充习题： 1.证明

$$(A + B)C = AC + BC,$$

$$C(A + B) = CA + CB,$$

2.  $f$ 和 $g$ 是两个多项式， 则 $f(A)$ 和 $g(A)$ 可交换

## 四、矩阵的转置

**定义** 把矩阵  $A = (a_{ij})_{ij}$  的行与列互换得到的矩阵称为  $A$  的转置矩阵，简称  $A$  的转置，记作  $A^T$ .

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} \end{pmatrix}, \quad A^T = (b_{ij})_{n \times m}, b_{ij} = a_{ji},$$

$$A^T = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{21} & \cdots & a_{m1} \\ a_{12} & a_{22} & \cdots & a_{m2} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ a_{1n} & a_{2n} & \cdots & a_{mn} \end{pmatrix}, \quad i = 1, \cdots, n, j = 1, \cdots, m.$$

$$C = \begin{pmatrix} a_1 \\ a_2 \\ a_3 \end{pmatrix},$$

$$C^T = (a_1, a_2, a_3).$$

## 转置的性质

$$(1)(A^T)^T = A;$$

$$(2)(A + B)^T = A^T + B^T;$$

$$(3)(kA)^T = kA^T;$$

$$(4)(AB)^T = B^T A^T.$$

前三条显而易见,我们证明第四条.

## 乘积转置公式的证明

$$A = (a_{ij})_{m \times s}, B = (b_{ij})_{s \times n}.$$

$$(AB)(i, j) = \sum_{k=1}^s a_{ik} b_{kj},$$

$$(AB)^T(i, j) = (AB)(j, i) = \sum_{k=1}^s a_{jk} b_{ki},$$

$$A^T(i, j) = a(j, i), B^T(i, j) = b(j, i),$$

$$(B^T A^T)(i, j) = \sum_{k=1}^s B^T(i, k) A^T(k, j) = \sum_{k=1}^s b_{ki} a_{jk} = (AB)^T(i, j),$$

$$1 \leq i \leq n, 1 \leq j \leq m,$$

$$(AB)^T = B^T A^T.$$



## 五、 $n$ 阶矩阵的行列式

**定义** 方阵 $A$ 按原来位置组成的行列式,称为矩阵的行列式,记作 $|A|$ .

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 3 & 4 \end{pmatrix}, |A| = \begin{vmatrix} 1 & 2 \\ 3 & 4 \end{vmatrix} = 1 \times 4 - 2 \times 3 = -2.$$

方阵的行列式的性质

$$(1) |A^T| = |A|;$$

$$(2) |kA_n| = k^n |A|;$$

$$(3) |AB| = |A||B|;$$

$$(3) |AB| = |BA|.$$

作业

习题三

15,17,20,(1),(3),(5),(7),23,25

## § 2 几种特殊的矩阵

一、对角矩阵

二、数量矩阵

三、三角矩阵

四、对称矩阵与反对称矩阵

这里的特殊矩阵都是方阵.

## 一、对角矩阵

**定义** 所有非对角线元素都是0的矩阵称为对角矩阵.

$$A = \begin{pmatrix} -2 & \mathbf{0} & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & 3 & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & \mathbf{0} & 5 \end{pmatrix}.$$

一般对角矩阵

$$A = \begin{pmatrix} a_1 & & & & \\ & a_2 & & & \\ & & \ddots & & \\ & & & \ddots & \\ \mathbf{0} & & & & a_n \end{pmatrix}.$$

## 对角矩阵的性质

- (1)两个同阶对角矩阵的和(差)仍为对角矩阵;
- (2)数 $k$ 与对角矩阵的乘积仍为对角矩阵;
- (3)两个同阶对角矩阵的积仍为对角矩阵,并且它们是可交换的.

$$A = \begin{pmatrix} a_1 & & & \mathbf{0} \\ & a_2 & & \\ & & \ddots & \\ \mathbf{0} & & & a_n \end{pmatrix}, B = \begin{pmatrix} b_1 & & & \mathbf{0} \\ & b_2 & & \\ & & \ddots & \\ \mathbf{0} & & & b_n \end{pmatrix},$$
$$A + B = B + A = \begin{pmatrix} a_1 + b_1 & & & \mathbf{0} \\ & a_2 + b_2 & & \\ & & \ddots & \\ \mathbf{0} & & & a_n + b_n \end{pmatrix}.$$

$$AB = BA = \begin{pmatrix} a_1 b_1 & & & \\ & a_2 b_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & a_n b_n \end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix} a_1 & & & \\ & a_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & a_n \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \beta_1 \\ \beta_2 \\ \vdots \\ \beta_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a_1 \beta_1 \\ a_2 \beta_2 \\ \vdots \\ a_n \beta_n \end{pmatrix},$$

$$(\alpha_1 \quad \alpha_2 \quad \cdots \quad \alpha_n) \begin{pmatrix} a_1 & & & \\ & a_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & a_n \end{pmatrix} = (a_1 \alpha_1 \quad a_2 \alpha_2 \quad \cdots \quad a_n \alpha_n).$$

对角矩阵的运算既然如此简单,所以把一个矩阵化为对角矩阵很重要,将在第五章进行讨论<sup>46</sup>

$$\begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} a_1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & a_2 & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & a_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a_1 a_{11} & a_2 a_{12} & \cdots & a_n a_{1n} \\ a_1 a_{21} & a_2 a_{22} & \cdots & a_n a_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_1 a_{m1} & a_2 a_{m2} & \cdots & a_n a_{mn} \end{pmatrix}$$

思考

$$\begin{pmatrix} a_1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & a_2 & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & a_m \end{pmatrix} \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} \end{pmatrix} = ?$$

例.证明：与主对角元两两不同的对角矩阵可交换的矩阵也是对角矩阵.

证明  $A = \text{diag} (a_1, a_2, \cdots, a_n)$ , 当  $i \neq j$  时  $a_i \neq a_j$ ,

$B = (b_{ij})_n, AB = BA$ .

$$(AB)(i, j) = a_i b_{ij} = (BA)(i, j) = b_{ij} a_j,$$

$$(a_i - a_j) b_{ij} = 0, a_i - a_j \neq 0 (i \neq j),$$

$b_{ij} = 0 (i \neq j), \therefore B$  是对角矩阵.



## 二、数量矩阵

**定义** 所有对角线元素相等的对角矩阵称为数量矩阵.

$$\mathbf{A}_n = \begin{pmatrix} a & & & & \\ & a & & & \\ & & \ddots & & \\ & & & \ddots & \\ & 0 & & & a \end{pmatrix} = a\mathbf{E}_n.$$
$$\mathbf{B}_{m \times n}(a\mathbf{E}_n) = a\mathbf{B}_{m \times n},$$
$$(a\mathbf{E}_m)\mathbf{B}_{m \times n} = a\mathbf{B}_{m \times n}.$$

数量矩阵 $a\mathbf{E}$ 左乘或右乘矩阵 $\mathbf{B}$ 相当于用数 $a$ 乘矩阵 $\mathbf{B}$ .

例证明：与所有 $n$ 级矩阵可交换的矩阵 $A$ 是数量矩阵.

证明 根据前面的例题， $A$ 是对角矩阵

$$A = \text{diag}(a_1, a_2, \dots, a_n).$$

用 $E(i, j)$ 表示单位矩阵第 $i$ 行和第 $j$ 行交换所得的初等矩阵，设 $i \neq j$ ，则 $E(i, j)A(i, j) = a_j = AE(i, j)(i, j) = a_i (i \neq j)$ ，故 $A$ 是数量矩阵.

### 三、三角矩阵

**定义** 主对角线下(上)方的元素全为0的方阵称为上(下)三角矩阵.

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ \mathbf{0} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ \mathbf{0} & \mathbf{0} & \cdots & a_{nn} \end{pmatrix}, B = \begin{pmatrix} b_{11} & \mathbf{0} & \cdots & \mathbf{0} \\ b_{21} & b_{22} & \cdots & \mathbf{0} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ b_{n1} & b_{n2} & \cdots & b_{nn} \end{pmatrix}.$$
$$a_{ij} = \mathbf{0}, j < i.$$
$$b_{ij} = \mathbf{0}, j > i$$

上三角矩阵

下三角矩阵

# 三角矩阵的性质

(1) 上(下)三角矩阵的和与积仍是上(下)三角矩阵.

(2) 数与上(下)三角矩阵的乘积仍是数与上(下)三角矩阵.

(3) 三角矩阵的行列式等于对角线元素的乘积.

从特殊情形看性质(3)

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ \mathbf{0} & a_{22} & a_{23} \\ \mathbf{0} & \mathbf{0} & a_{33} \end{pmatrix}, B = \begin{pmatrix} b_{11} & b_{12} & b_{13} \\ \mathbf{0} & b_{22} & b_{23} \\ \mathbf{0} & \mathbf{0} & b_{33} \end{pmatrix}, AB = C = (c_{ij})$$

$$\begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ \boxed{\mathbf{0} \quad a_{22} \quad a_{23}} \\ \mathbf{0} & \mathbf{0} & a_{33} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} b_{11} & \boxed{b_{12}} & b_{13} \\ \mathbf{0} & \boxed{b_{22}} & b_{23} \\ \mathbf{0} & \boxed{\mathbf{0}} & b_{33} \end{pmatrix} c_{22} = a_{22}b_{22}$$

$$\begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ \boxed{\mathbf{0} \quad a_{22} \quad a_{23}} \\ \mathbf{0} & \mathbf{0} & a_{33} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \boxed{b_{11}} & b_{12} & b_{13} \\ \mathbf{0} & b_{22} & b_{23} \\ \boxed{\mathbf{0}} & \mathbf{0} & b_{33} \end{pmatrix} c_{21} = \mathbf{0}$$

### (3)的一般情形的证明

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ \mathbf{0} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ \mathbf{0} & \mathbf{0} & \cdots & a_{nn} \end{pmatrix}, B = \begin{pmatrix} b_{11} & b_{12} & \cdots & b_{1n} \\ \mathbf{0} & b_{22} & \cdots & b_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ \mathbf{0} & \mathbf{0} & \cdots & b_{nn} \end{pmatrix}.$$

$$a_{ij} = \mathbf{0}, i > j.$$

$$b_{ij} = \mathbf{0}, i > j.$$

$$AB = C = (c_{ij})_n.$$

$$i > j \text{ 时, } c_{ij} = \sum_{k=1}^n a_{ik} b_{kj} = \sum_{k=1}^j a_{ik} b_{kj} + \sum_{k=j+1}^n a_{ik} b_{kj}$$

$$= \sum_{k=1}^j \mathbf{0} b_{kj} + \sum_{k=j+1}^n a_{ik} \mathbf{0} = \mathbf{0}.$$

## 四、对称矩阵与反对称矩阵

**定义** 如果方阵 $A$ 满足 $A^T=A$ ,则称之为对称矩阵.

对称矩阵  $A = (a_{ij})_n, a_{ij} = a_{ji}, i, j = 1, \dots, n.$

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

对称矩阵的位于关于主对角线对称位置的元素相等.

4阶对称矩阵.

(1)对称矩阵的和仍是对称矩阵;

(2)数与对称矩阵的乘积仍是对称矩阵.

对称矩阵的乘积未必是对称矩阵.

$$A = \begin{pmatrix} 0 & -3 \\ -3 & 2 \end{pmatrix}, B = \begin{pmatrix} 1 & -1 \\ -1 & 2 \end{pmatrix} \text{ 对称,}$$

$$AB = \begin{pmatrix} 3 & -6 \\ -5 & 7 \end{pmatrix} \text{ 不对称.}$$

根本原因在于矩阵乘法交换律不成立:

$$A^T = A, B^T = B, (AB)^T = B^T A^T = BA \neq AB.$$

**思考** 对称矩阵 $A$ 和 $B$ 的乘积仍然是对称矩阵的充分必要条件是 $A$ 和 $B$ 可交换。



**定义** 如果方阵 $A$ 满足 $A^T = -A$ ,则称之为反对称矩阵.

反对称矩阵  $A = (a_{ij})_n, a_{ij} = -a_{ji}, i, j = 1, \dots, n.$

$$B = \begin{pmatrix} \mathbf{0} & \mathbf{2} & \mathbf{1} \\ -\mathbf{2} & \mathbf{0} & -\mathbf{1} \\ -\mathbf{1} & \mathbf{1} & \mathbf{0} \end{pmatrix}$$

反对称矩阵的位于关于主对角线对称位置的元素是相反数.

是3阶反对称矩阵.

- (1)反对称矩阵的和仍是反对称矩阵;
- (2)数与反对称矩阵的乘积仍是反对称矩阵;
- (3)反对称矩阵对角线元素为0.

反对称矩阵的乘积未必是反对称矩阵.

$$A = \begin{pmatrix} 0 & -3 \\ 3 & 0 \end{pmatrix}, B = \begin{pmatrix} 0 & -1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix} \text{反对称,}$$

$$AB = \begin{pmatrix} -3 & 0 \\ 0 & -3 \end{pmatrix} \text{不反对称.}$$

# 作业

习题三 21, 22 (1), 23, 25

补充题 证明：对称矩阵 $A$ 和 $B$ 的乘积仍然是对称矩阵的充分必要条件是 $A$ 和 $B$ 可交换。

## § 3分块矩阵

- 一 矩阵的分块
- 二 分块矩阵的运算
- 三分块矩阵的应用举例

# 一、矩阵的分块

把矩阵  $A_{m \times n}$  的行分成  $p$  组, 各组分别含连续的  $m_1, \dots, m_p$  行  $B_1, \dots, B_p, m_1 + \dots + m_p = m$ ,  
把矩阵  $A_{m \times n}$  的列分成  $q$  组  $C_1, \dots, C_q$ , 各组分别含连续的  $n_1, \dots, n_q$  列,  $n_1 + \dots + n_q = n$ .  $B_i$  与  $B_j$  交叉处的元素组成  $A$  的子阵  $A_{ij}$ .

$B_1$						
$B_2$						
$B_3$				$A_{34}$		
$B_4$						
	$C_1$	$C_2$	$C_3$	$C_4$	$C_5$	$C_6$

在理论研究和实际应用中往往需要把大的矩阵分成若干个小矩阵，这些小矩阵称为原矩阵的子阵或子块，原矩阵则称为分块矩阵.

例如矩阵

$$A = \left( \begin{array}{cc|cc} \mathbf{1} & \mathbf{0} & \mathbf{0} & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & \mathbf{1} & \mathbf{0} & \mathbf{0} \\ \hline \mathbf{3} & \mathbf{2} & \mathbf{-1} & \mathbf{0} \\ \mathbf{-1} & \mathbf{2} & \mathbf{0} & \mathbf{-1} \end{array} \right), A_1 = \begin{pmatrix} \mathbf{3} & \mathbf{2} \\ \mathbf{-1} & \mathbf{2} \end{pmatrix},$$

$$A = \begin{pmatrix} E_2 & O \\ A_1 & -E_2 \end{pmatrix}.$$

总是用横贯线和纵贯线分块.

对于一个矩阵可以根据所讨论问题的实际背景和需要以及矩阵的特点任意分块.

$$A = \left( \begin{array}{cc|cc} a_{11} & a_{12} & a_{13} & a_{14} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} & a_{24} \\ \hline a_{31} & a_{32} & a_{33} & a_{34} \end{array} \right), \quad A = \begin{pmatrix} A_{11} & A_{12} \\ A_{21} & A_{22} \end{pmatrix}.$$

$$A_{11} = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} \end{pmatrix}, A_{12} = \begin{pmatrix} a_{13} & a_{14} \\ a_{23} & a_{24} \end{pmatrix},$$

$$A_{21} = (a_{31} \quad a_{32}), A_{22} = (a_{33} \quad a_{34}),$$

经常把矩阵的行或列作为子块.

$$A = \left( \begin{array}{cc|cc} \mathbf{a}_{11} & \mathbf{a}_{12} & \mathbf{a}_{13} & \mathbf{a}_{14} \\ \mathbf{a}_{21} & \mathbf{a}_{22} & \mathbf{a}_{23} & \mathbf{a}_{24} \\ \hline \mathbf{a}_{31} & \mathbf{a}_{32} & \mathbf{a}_{33} & \mathbf{a}_{34} \end{array} \right) = \left( \begin{array}{c|c|c|c} \mathbf{a}_{11} & \mathbf{a}_{12} & \mathbf{a}_{13} & \mathbf{a}_{14} \\ \mathbf{a}_{21} & \mathbf{a}_{22} & \mathbf{a}_{23} & \mathbf{a}_{24} \\ \mathbf{a}_{31} & \mathbf{a}_{32} & \mathbf{a}_{33} & \mathbf{a}_{34} \end{array} \right),$$

$$\begin{aligned} \alpha_1 &= (\mathbf{a}_{11} \quad \mathbf{a}_{12} \quad \mathbf{a}_{13} \quad \mathbf{a}_{14}), \\ \alpha_2 &= (\mathbf{a}_{21} \quad \mathbf{a}_{22} \quad \mathbf{a}_{23} \quad \mathbf{a}_{24}), \\ \alpha_3 &= (\mathbf{a}_{31} \quad \mathbf{a}_{32} \quad \mathbf{a}_{33} \quad \mathbf{a}_{34}), \end{aligned} \quad A = \begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \alpha_2 \\ \alpha_3 \end{pmatrix}$$

$$\beta_j = (\mathbf{a}_{1j} \quad \mathbf{a}_{2j} \quad \mathbf{a}_{3j})^T, j = 1, \dots, 4,$$

$$A = (\beta_1 \quad \beta_2 \quad \beta_3 \quad \beta_4).$$



# 1.分块矩阵的加法与数乘

两个 $m \times n$ 矩阵 $A$  和  $B$ 以同样方式分块，对应的子块相加或每个子块乘以数.

$$A = \begin{pmatrix} A_{11} & A_{12} & \cdots & A_{1t} \\ A_{21} & A_{22} & \cdots & A_{2t} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ A_{s1} & A_{s2} & \cdots & A_{st} \end{pmatrix} \begin{matrix} m_1 \text{行} \\ m_2 \text{行} \\ \vdots \\ m_s \text{行} \end{matrix} \quad B = \begin{pmatrix} B_{11} & B_{12} & \cdots & B_{1t} \\ B_{21} & B_{22} & \cdots & B_{2t} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ B_{s1} & B_{s2} & \cdots & B_{st} \end{pmatrix} \begin{matrix} m_1 \text{行} \\ m_2 \text{行} \\ \vdots \\ m_s \text{行} \end{matrix}$$

$n_1 \text{列} \quad n_2 \text{列} \quad \quad n_t \text{列} \qquad \qquad n_1 \text{列} \quad n_2 \text{列} \quad \quad n_t \text{列}$

$$m_1 + m_2 + \cdots + m_s = m, n_1 + n_2 + \cdots + n_t = n.$$

$$\mathbf{A} + \mathbf{B} = \begin{pmatrix} \mathbf{A}_{11} + \mathbf{B}_{11} & \mathbf{A}_{12} + \mathbf{B}_{12} & \cdots & \mathbf{A}_{1t} + \mathbf{B}_{1t} \\ \mathbf{A}_{21} + \mathbf{B}_{21} & \mathbf{A}_{22} + \mathbf{B}_{22} & \cdots & \mathbf{A}_{2t} + \mathbf{B}_{2t} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ \mathbf{A}_{s1} + \mathbf{A}_{s1} & \mathbf{A}_{s2} + \mathbf{A}_{s2} & \cdots & \mathbf{A}_{st} + \mathbf{B}_{st} \end{pmatrix},$$

$$k\mathbf{A} = \begin{pmatrix} k\mathbf{A}_{11} & k\mathbf{A}_{12} & \cdots & k\mathbf{A}_{1t} \\ k\mathbf{A}_{21} & k\mathbf{A}_{22} & \cdots & k\mathbf{A}_{2t} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ k\mathbf{A}_{s1} & k\mathbf{A}_{s2} & \cdots & k\mathbf{A}_{st} \end{pmatrix}.$$

例 把矩阵 $A_{4 \times 3}$ 和 $B_{4 \times 3}$ 分块为

$$A = \left( \begin{array}{cc|c} \mathbf{1} & \mathbf{0} & \mathbf{3} \\ \mathbf{0} & \mathbf{1} & \mathbf{-1} \\ \hline \mathbf{2} & \mathbf{-1} & \mathbf{0} \\ \mathbf{3} & \mathbf{2} & \mathbf{0} \end{array} \right) = \begin{pmatrix} \mathbf{E} & \mathbf{A}_{12} \\ \mathbf{A}_{21} & \mathbf{O} \end{pmatrix},$$
$$B = \left( \begin{array}{cc|c} \mathbf{2} & \mathbf{-1} & \mathbf{4} \\ \mathbf{-1} & \mathbf{2} & \mathbf{-2} \\ \hline \mathbf{2} & \mathbf{0} & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & \mathbf{2} & \mathbf{0} \end{array} \right) = \begin{pmatrix} \mathbf{B}_{11} & \mathbf{B}_{12} \\ \mathbf{2E} & \mathbf{O} \end{pmatrix}.$$

$$\begin{aligned}
 2A - B &= \begin{pmatrix} 2E & 2A_{12} \\ 2A_{21} & O \end{pmatrix} - \begin{pmatrix} B_{11} & B_{12} \\ 2E & O \end{pmatrix} \\
 &= \begin{pmatrix} 2E - B_{11} & 2A_{12} - B_{12} \\ 2(A_{21} - E) & O \end{pmatrix}.
 \end{aligned}$$

$$2E - B_{11} = 2 \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} - \begin{pmatrix} 2 & -1 \\ -1 & 2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix},$$

$$2A_{12} - B_{12} = 2 \begin{pmatrix} 3 \\ -1 \end{pmatrix} - \begin{pmatrix} 4 \\ -2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 2 \\ 0 \end{pmatrix},$$

$$2(A_{21} - E) = 2 \left[ \begin{pmatrix} 2 & -1 \\ 3 & 2 \end{pmatrix} - \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} \right] = \begin{pmatrix} 2 & -2 \\ 6 & 2 \end{pmatrix},$$

$$2A - B = \left( \begin{array}{cc|c} 0 & 1 & 2 \\ 1 & 0 & 0 \\ \hline 2 & -2 & 0 \\ 6 & 2 & 0 \end{array} \right).$$

直接计算

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

$$2A - B = \begin{pmatrix} 2 & 0 & 6 \\ 0 & 2 & -2 \\ 4 & -2 & 0 \\ 6 & 4 & 0 \end{pmatrix} - \begin{pmatrix} 2 & -1 & 4 \\ -1 & 2 & -2 \\ 2 & 0 & 0 \\ 0 & 2 & 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 2 \\ 1 & 0 & 0 \\ 2 & -2 & 0 \\ 6 & 2 & 0 \end{pmatrix}$$

其实更简单,分块计算只是为了认识一下矩阵分块,并且说明直接计算和分块计算结果是一样的.

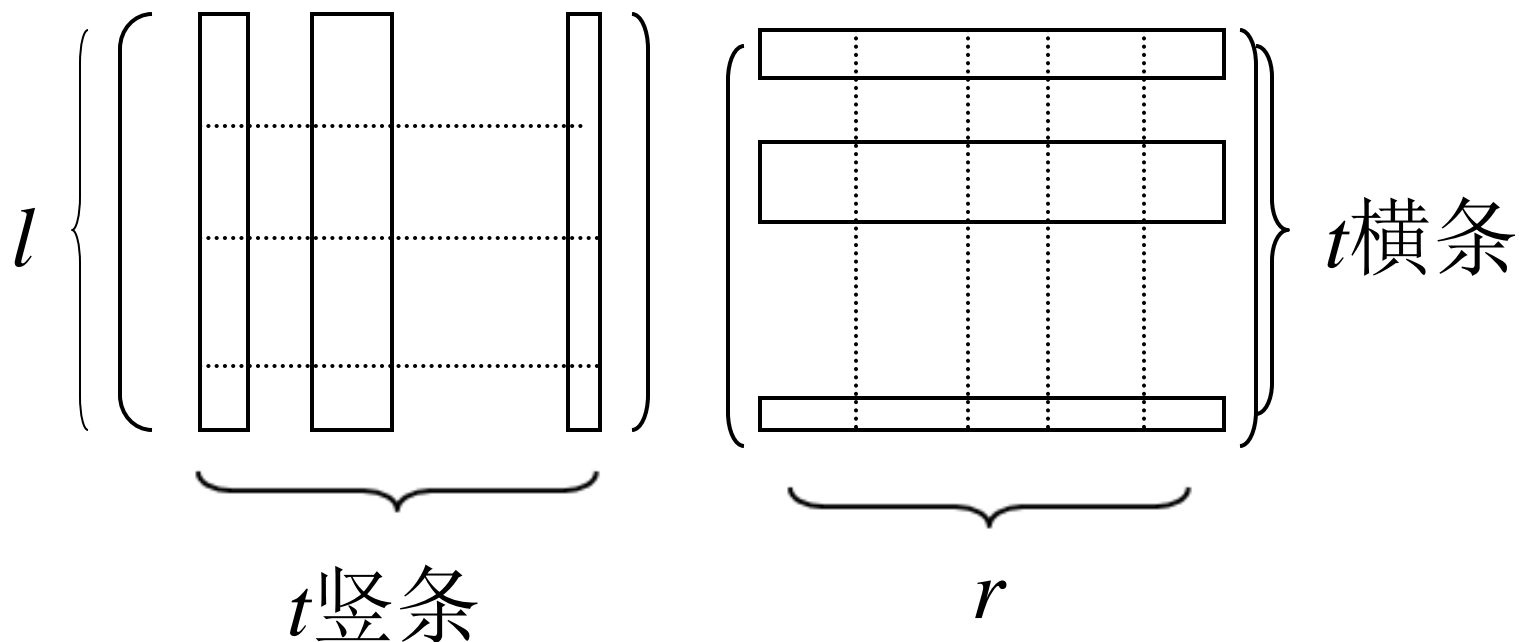
## 2.分块矩阵的乘法

我们知道 $A$ 和 $B$ 相乘，必须 $A$ 的元素的列数等于 $B$ 的元素的行数；对应地，分块相乘时，必须满足

- (1) $A$ 的列组数必须等于 $B$ 的行组数，
- (2) $A$ 的每每个列组所含列数必须等于 $B$ 的相应行组所含行数.

$$A = \begin{pmatrix} A_{11} & A_{12} & \cdots & A_{1t} \\ A_{21} & A_{22} & \cdots & A_{2t} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ A_{l1} & A_{l2} & \cdots & A_{lt} \end{pmatrix}, B = \begin{pmatrix} A_{11} & A_{12} & \cdots & A_{1r} \\ A_{21} & A_{22} & \cdots & A_{2r} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ A_{t1} & A_{t2} & \cdots & A_{tr} \end{pmatrix} \begin{matrix} s_1 \text{行} \\ s_2 \text{行} \\ \\ s_t \text{行} \end{matrix}$$

$s_1 \text{列} \quad s_2 \text{列} \quad \cdots \quad s_t \text{列}$



**$A$** 的竖条条数= **$B$** 的横条条数

$$\mathbf{AB} = (\mathbf{C}_{ij})_{t \times r}, \mathbf{C}_{ij} = \sum_{k=1}^t \mathbf{A}_{ik} \mathbf{B}_{kj},$$

$$i = 1, \dots, l; j = 1, \dots, r.$$



例  $A = \left( \begin{array}{cc|cc} 1 & 0 & -2 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & -2 \\ \hline 0 & 0 & 5 & 3 \end{array} \right) = \begin{pmatrix} E & -2E \\ O & A_1 \end{pmatrix},$

$$B = \left( \begin{array}{c|cc} 3 & 0 & -2 \\ 1 & 2 & 0 \\ \hline 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{array} \right) = \begin{pmatrix} B_1 & B_2 \\ O & E \end{pmatrix}.$$

$$AB = \begin{pmatrix} E & -2E \\ O & A_1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} B_1 & B_2 \\ O & E \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} B_1 & B_2 - 2E \\ O & A_1 \end{pmatrix}.$$

$$B_2 - 2E = \begin{pmatrix} 0 & -2 \\ 2 & 0 \end{pmatrix} - \begin{pmatrix} 2 & 0 \\ 0 & 2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -2 & -2 \\ 2 & -2 \end{pmatrix}, AB = \begin{pmatrix} 3 & -2 & -2 \\ 1 & 2 & -2 \\ 0 & 5 & 3 \end{pmatrix}.$$

$$\text{例 } A = \left( \begin{array}{c|c|c|c} \mathbf{a}_{11} & \mathbf{a}_{12} & \cdots & \mathbf{a}_{1n} \\ \mathbf{a}_{21} & \mathbf{a}_{22} & \cdots & \mathbf{a}_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ \mathbf{a}_{m1} & \mathbf{a}_{m2} & \cdots & \mathbf{a}_{mn} \end{array} \right) = (\alpha_1 \quad \alpha_2 \quad \cdots \quad \alpha_n),$$

$$X = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}. AX = (\alpha_1 \quad \alpha_2 \quad \cdots \quad \alpha_n) \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}$$

$$= x_1 \alpha_1 + x_2 \alpha_2 + \cdots + x_n \alpha_n.$$

$AX$ 是 $A$ 的列向量的线性组合.

$$XB = (x_1, x_2, \dots, x_s) \begin{pmatrix} \beta_1 \\ \beta_2 \\ \vdots \\ \beta_s \end{pmatrix} = x_1\beta_1 + x_2\beta_2 + \dots + x_s\beta_s$$

$$B = \begin{pmatrix} b_{11} & b_{12} & \cdots & b_{1n} \\ b_{21} & b_{22} & \cdots & b_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ b_{s1} & b_{s2} & \cdots & b_{sn} \end{pmatrix} \begin{matrix} \beta_1 \\ \beta_2 \\ \vdots \\ \beta_s \end{matrix}$$

$XB$ 是 $B$  的行向量的线性组合.

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1s} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2s} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{ms} \end{pmatrix} \begin{matrix} \alpha_1 \\ \alpha_2 \\ \vdots \\ \alpha_m \end{matrix}, B = \begin{pmatrix} b_{11} & b_{12} & \cdots & b_{1n} \\ b_{21} & b_{22} & \cdots & b_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ b_{s1} & b_{s2} & \cdots & b_{sn} \end{pmatrix}$$

$$\beta_1 \quad \beta_2 \quad \cdots \quad \beta_n$$

$$AB = A(\beta_1 \quad \beta_2 \quad \cdots \quad \beta_n) = (A\beta_1 \quad A\beta_2 \quad \cdots \quad A\beta_n)$$

$$AB = \begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \alpha_2 \\ \vdots \\ \alpha_m \end{pmatrix} B = \begin{pmatrix} \alpha_1 B \\ \alpha_2 B \\ \vdots \\ \alpha_m B \end{pmatrix}.$$

$A\beta_i$  是  $A$  的列向量的线性组合;

$\alpha_i B$  是  $B$  的行向量的线性组合.

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1s} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2s} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{ms} \end{pmatrix}, B = \begin{pmatrix} b_{11} & b_{12} & \cdots & b_{1n} \\ b_{21} & b_{22} & \cdots & b_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ b_{s1} & b_{s2} & \cdots & b_{sn} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \beta_1 \\ \beta_2 \\ \vdots \\ \beta_s \end{pmatrix}$$

$$(\alpha_1 \quad \alpha_2 \quad \cdots \quad \alpha_s)$$

$$\begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1s} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2s} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{ms} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \beta_1 \\ \beta_2 \\ \vdots \\ \beta_s \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \sum_{k=1}^s a_{1k} \beta_k \\ \sum_{k=1}^s a_{2k} \beta_k \\ \cdots \\ \sum_{k=1}^s a_{mk} \beta_k \end{pmatrix}$$

$$\begin{aligned}
 & (\alpha_1 \quad \alpha_2 \quad \cdots \quad \alpha_s) \begin{pmatrix} b_{11} & b_{12} & \cdots & b_{1n} \\ b_{21} & b_{22} & \cdots & b_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ b_{s1} & b_{s2} & \cdots & b_{sn} \end{pmatrix} \\
 &= \left( \sum_{k=1}^s b_{k1} \alpha_k \quad \sum_{k=1}^s b_{k2} \alpha_k \quad \cdots \quad \sum_{k=1}^s b_{kn} \alpha_k \right)
 \end{aligned}$$

3.分块矩阵的转置:行组和列组互换,并且各子阵转置.

$$A = \begin{pmatrix} A_{11} & A_{12} & \cdots & A_{1t} \\ A_{21} & A_{22} & \cdots & A_{2t} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ A_{l1} & A_{l2} & \cdots & A_{lt} \end{pmatrix}, A^T = \begin{pmatrix} A_{11}^T & A_{21}^T & \cdots & A_{l1}^T \\ A_{12}^T & A_{22}^T & \cdots & A_{l2}^T \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ A_{1t}^T & A_{2t}^T & \cdots & A_{lt}^T \end{pmatrix}.$$

## 4.几个特殊分块矩阵的行列式

$$D = \begin{pmatrix} A_{m \times m} & O_{m \times n} \\ C_{n \times m} & B_{n \times n} \end{pmatrix}, |D| = |A| |B|.$$

$$A = \begin{pmatrix} A_1 & O & \cdots & O \\ O & A_2 & \cdots & O \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ O & O & \cdots & A_p \end{pmatrix}, A_i \text{ 是方阵},$$

$$|A| = |A_1| |A_2| \cdots |A_p|.$$

$A$ 称为准对角矩阵,其行列式等于对角线子阵行列式的乘积.



### 三、分块矩阵应用举例

例证明  $r(AB) \leq \min(r(A), r(B))$ .

$$A = (a_{ij})_{m \times s} = (\alpha_1 \quad \alpha_2 \quad \cdots \quad \alpha_s), B = (b_{ij})_{s \times n}$$

$$AB = (\alpha_1 \quad \alpha_2 \quad \cdots \quad \alpha_s) \begin{pmatrix} b_{11} & b_{12} & \cdots & b_{1n} \\ b_{21} & b_{22} & \cdots & b_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ b_{s1} & b_{s2} & \cdots & b_{sn} \end{pmatrix}$$

$$= \left( \sum_{k=1}^s b_{k1} \alpha_k \quad \sum_{k=1}^s b_{k2} \alpha_k \quad \cdots \quad \sum_{k=1}^s b_{kn} \alpha_k \right)$$

$= C = (C_1 \quad C_2 \quad \cdots \quad C_n)$ .  $\{C_i\}$  是  $\{\alpha_i\}$  的线性组合, 故  $r(AB) = r(C_1, \cdots, C_n) \leq r(\alpha_1, \cdots, \alpha_s) = r(A)$ .

$$A = (a_{ij})_{m \times n} = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \cdots & \cdots & & \cdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} \end{pmatrix}, B = (b_{ij})_{n \times p} = \begin{pmatrix} \beta_1 \\ \beta_2 \\ \vdots \\ \beta_n \end{pmatrix},$$

$$AB = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \cdots & \cdots & & \cdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \beta_1 \\ \beta_2 \\ \vdots \\ \beta_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \sum_{k=1}^n a_{1k} \beta_k \\ \sum_{k=1}^n a_{2k} \beta_k \\ \vdots \\ \sum_{k=1}^n a_{mk} \beta_k \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} C_1 \\ C_2 \\ \vdots \\ C_m \end{pmatrix}.$$

$C_1, \cdots, C_m$  是  $B$  的行向量线性组合, 故  $r(AB) \leq r(B)$ . 82

也可以通过转置归结为前面的结论。

$$\begin{aligned} r(AB) &= r((AB)^T) = \\ r(B^T A^T) &\leq r(B^T) = r(B). \end{aligned}$$

例 证明：设 $A, B$ 分别是 $s \times n, n \times m$ 矩阵. 如果 $AB = 0$ , 则  $\text{rank}(A) + \text{rank}(B) \leq n$ .

证明  $B = (X_1, X_2, \dots, X_m)$ ,

$$AB = A(X_1, X_2, \dots, X_m) = (AX_1, AX_2, \dots, AX_m) = 0,$$

$$AX_i = 0, i = 1, \dots, m.$$

$AX = 0$ 基础解系 $\eta_1, \dots, \eta_{n-r(A)}$ ,

$X_1, X_2, \dots, X_m$ 可用 $\eta_1, \dots, \eta_{n-r(A)}$ 线性表示,

$$r(B) = r(X_1, X_2, \dots, X_m) \leq r(\eta_1, \dots, \eta_{n-r(A)}) = n - r(A),$$

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

乘积 $AB$ 的第 $i$ 个行向量是 $B$ 的行向量组的线性组合,其系数是 $A$ 的第 $i$ 个行向量的分量.

乘积 $AB$ 的第 $j$ 个列向量是 $A$ 的列向量组的线性组合,其系数是 $B$ 的第 $j$ 个列向量的分量.

作业

习题三

26 (1) ,

27(1),

28(1),

29,

31,

33

## § 4 逆矩阵

有了乘法，自然要考虑除法，对于数

$$a \div b = a \times \frac{1}{b} = a \times b^{-1}. b^{-1} \times b = 1.$$

对于矩阵,跟数1对应的是单位矩阵 $E$ .

**定义** 对于矩阵 $A$ ，如果存在矩阵 $B$ ,使得

$$\mathbf{AB} = \mathbf{BA} = \mathbf{E}.$$

则称 $B$ 是 $A$ 的一个逆矩阵.

由定义得到

(1)有逆矩阵的矩阵必定是方阵.且其逆矩阵与之同价.

(2)逆矩阵如果存在必唯一.

如果 $B_1$ 和 $B_2$ 都是  $A$ 的逆矩阵,则

$$AB_1 = B_1A = E, AB_2 = B_2A = E.$$

$$B_1 = B_1E = B_1(AB_2) = (B_1A)B_2 = EB_2 = B_2.$$

当 $A$ 有逆矩阵时,记其唯一的逆矩阵为 $A^{-1}$ .

(3)如果 $A$ 有逆矩阵,则 $A$ 的行列式不等于0.

设 $B$ 为 $A$ 的逆矩阵,则 $AB=E, |AB|=|A||B|=|E|=1$ ,  
故 $|A|\neq 0$ .

本节基本任务是证明 $|A|\neq 0$ 时 $A$ 必有逆矩阵,并且给出逆矩阵的表达式.



为此我们引进

定义 矩阵

$$\mathbf{A}^* = (\mathbf{A}_{ij})_n^T = \begin{pmatrix} \mathbf{A}_{11} & \mathbf{A}_{21} & \cdots & \mathbf{A}_{n1} \\ \mathbf{A}_{12} & \mathbf{A}_{22} & \cdots & \mathbf{A}_{n2} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ \mathbf{A}_{1n} & \mathbf{A}_{2n} & \cdots & \mathbf{A}_{nn} \end{pmatrix}$$

称为矩阵 $\mathbf{A}$ 的伴随矩阵，其中  $\mathbf{A}_{ij}$  是元素  $\mathbf{a}_{ij}$  的代数余子式。

$$\begin{aligned}
\mathbf{A}\mathbf{A}^* &= \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} A_{11} & A_{21} & \cdots & A_{n1} \\ A_{12} & A_{22} & \cdots & A_{n2} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ A_{1n} & A_{2n} & \cdots & A_{nn} \end{pmatrix} \\
&= \begin{pmatrix} |\mathbf{A}| & \mathbf{0} & \cdots & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & |\mathbf{A}| & \cdots & \mathbf{0} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ \mathbf{0} & \mathbf{0} & \cdots & |\mathbf{A}| \end{pmatrix} = |\mathbf{A}| \mathbf{E}_n.
\end{aligned}$$

行列式按行展开.

$$\begin{aligned}
 A^* A &= \begin{pmatrix} A_{11} & A_{21} & \cdots & A_{n1} \\ A_{12} & A_{22} & \cdots & A_{n2} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ A_{1n} & A_{2n} & \cdots & A_{nn} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{pmatrix} \\
 &= \begin{pmatrix} |A| & \mathbf{0} & \cdots & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & |A| & \cdots & \mathbf{0} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ \mathbf{0} & \mathbf{0} & \cdots & |A| \end{pmatrix} = |A| E_n = A A^*.
 \end{aligned}$$

行列式按列展开.

**定理** 方阵 $A$ 为可逆矩阵的充要条件是 $|A| \neq 0$ .  
当 $A$ 可逆时,

$$A^{-1} = \frac{1}{|A|} A^*.$$

**证明** 必要性已经证明. 设 $|A| \neq 0$ , 则

$$A\left(\frac{1}{|A|} A^*\right) = \frac{1}{|A|} AA^* = \frac{1}{|A|} |A| E = E,$$

$$\left(\frac{1}{|A|} A^*\right)A = \frac{1}{|A|} (A^*A) = \frac{1}{|A|} |A| E = E.$$

故 $A$ 可逆, 并且  $A^{-1} = \frac{1}{|A|} A^*.$

**推论** 如果方阵 $A, B$ 满足 $AB=E$ , 则 $A, B$ 都可逆, 并且  $A^{-1}=B, B^{-1}=A$ .

**证明**  $AB=E$ ,  $|AB|=|A||B|=|E|=1, |A|\neq 0, |B|\neq 0$ , 故  $A, B$ 都可逆.

$$A^{-1} = A^{-1}E = A^{-1}AB = (A^{-1}A)B = EB = B.$$

$$B^{-1} = EB^{-1} = (AB)B^{-1} = A(BB^{-1}) = AE = A.$$

由此推论得到

$$(A^{-1})^{-1} = A.$$

按照定义,  $A$ 的逆  $B$ 必须满足 $AB=BA=E$ , 根据这个推论在应用中只需验证 $AB=E$ 或 $BA=E$ 即可

例设  $A = \begin{pmatrix} a & b \\ c & d \end{pmatrix}, ad - bc = 1$ , 求  $A^{-1}$ .

解

$$|A| = ad - bc = 1,$$

$$A_{11} = d, A_{12} = -c, A_{21} = -b, A_{22} = a,$$

$$A^* = \begin{pmatrix} d & -b \\ -c & a \end{pmatrix}, A^{-1} = \frac{1}{|A|} A^* = \begin{pmatrix} d & -b \\ -c & a \end{pmatrix}.$$

例 判断下列矩阵是否可逆.如果可逆,求其逆:

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

解 因为  $|A| = \begin{vmatrix} 1 & 1 & -1 \\ 2 & -1 & 0 \\ 1 & 0 & 1 \end{vmatrix} = -4 \neq 0,$

故A可逆.

$$A_{11} = \begin{vmatrix} -1 & 0 \\ 0 & 1 \end{vmatrix} = -1, A_{12} = -\begin{vmatrix} 2 & 0 \\ 1 & 1 \end{vmatrix} = -2, A_{13} = \begin{vmatrix} 2 & -1 \\ 1 & 0 \end{vmatrix} = 1,$$

$$A_{21} = -\begin{vmatrix} 1 & -1 \\ 0 & 1 \end{vmatrix} = -1, A_{22} = \begin{vmatrix} 1 & -1 \\ 1 & 1 \end{vmatrix} = 2, A_{23} = -\begin{vmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 0 \end{vmatrix} = 1,$$

$$A_{31} = \begin{vmatrix} 1 & -1 \\ -1 & 0 \end{vmatrix} = -1, A_{32} = -\begin{vmatrix} 1 & -1 \\ 2 & 0 \end{vmatrix} = -2, A_{33} = \begin{vmatrix} 1 & 1 \\ 2 & -1 \end{vmatrix} = -3.$$

于是

$$\begin{aligned} A^{-1} &= \frac{1}{|A|} A^* = \frac{1}{|A|} \begin{vmatrix} A_{11} & A_{21} & A_{31} \\ A_{12} & A_{22} & A_{32} \\ A_{13} & A_{23} & A_{33} \end{vmatrix} \\ &= \frac{1}{-4} \begin{pmatrix} -1 & -1 & -1 \\ -2 & 2 & -2 \\ 1 & 1 & -3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \frac{1}{4} & \frac{1}{4} & \frac{1}{4} \\ \frac{1}{2} & -\frac{1}{2} & \frac{1}{2} \\ -\frac{1}{4} & -\frac{1}{4} & \frac{3}{4} \end{pmatrix}. \end{aligned}$$



$$A := \text{matrix}([ [1, 1, -1], [2, -1, 0], [1, 0, 1] ] );$$

$$Ai := \text{inverse}(A);$$

$$AAi := \text{multiply}(A, Ai);$$

$$A := \begin{bmatrix} 1 & 1 & -1 \\ 2 & -1 & 0 \\ 1 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

$$Ai := \begin{bmatrix} \frac{1}{4} & \frac{1}{4} & \frac{1}{4} \\ \frac{1}{2} & -\frac{1}{2} & \frac{1}{2} \\ -\frac{1}{4} & -\frac{1}{4} & \frac{3}{4} \end{bmatrix}$$

$$AAi := \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

## 逆矩阵的性质

(1) 若  $A$  可逆, 则  $A^{-1}$  可逆, 并且  $(A^{-1})^{-1}$ .

(2) 若  $A, B$  可逆, 则  $AB$  可逆, 并且  $(AB)^{-1} = B^{-1}A^{-1}$ .

(3) 若  $A$  可逆, 则  $A^T$  可逆, 并且  $(A^T)^{-1} = (A^{-1})^T$ .

(4) 若  $A$  可逆,  $c \neq 0$ , 则  $cA$  可逆, 并且  $(cA)^{-1} = c^{-1}A^{-1}$ .

(5) 若  $A$  可逆, 则  $|A^{-1}| = |A|^{-1}$ .

证明 (1) 已经证明

$$(2) (B^{-1}A^{-1})(AB) = B^{-1}(A^{-1}A)B = B^{-1}EB = B^{-1}B = E.$$

$$(3) (A^{-1})^T A^T = (AA^{-1})^T = E^T = E. \text{ 故 } (A^{-1})^T = (A^T)^{-1}.$$

(4) (5) 自己证明.

例 设  $A, B$  分别为  $m$  阶和  $n$  阶可逆方阵. 试证分块矩阵  $H = \begin{pmatrix} A & C \\ O & B \end{pmatrix}$  可逆, 并且求  $H^{-1}$ .

证明  $|H| = |A||B| \neq 0, H$  可逆. 设  $H^{-1} = \begin{pmatrix} X & Z \\ W & Y \end{pmatrix}$  则

$$\begin{aligned} HH^{-1} &= \begin{pmatrix} A & C \\ O & B \end{pmatrix} \begin{pmatrix} X & Z \\ W & Y \end{pmatrix} = \\ &= \begin{pmatrix} AX + CW & AZ + CY \\ BW & BY \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} E_m & O \\ O & E_n \end{pmatrix}. \end{aligned}$$

$$\begin{pmatrix} AX + CW & AZ + CY \\ BW & BY \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} E_m & O \\ O & E_n \end{pmatrix}$$

$$\begin{cases} AX + CW = E_m, \\ AZ + CY = O, \\ BW = O, \text{左乘 } B^{-1} \\ BY = E_n. \text{左乘 } B^{-1} \end{cases} \begin{cases} W = B^{-1}O = O, \\ Y = B^{-1}E_n = B^{-1}, \\ AX = E_m, X = A^{-1}, \\ AZ = -CB^{-1}, Z = -A^{-1}CB^{-1}. \end{cases} \quad \text{不说除 } A.$$

$$H^{-1} = \begin{pmatrix} X & Z \\ W & Y \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} A^{-1} & -A^{-1}CB^{-1} \\ O & B^{-1} \end{pmatrix}.$$

如果  $C=O$ , 则  $H^{-1} = \begin{pmatrix} A^{-1} & O \\ O & B^{-1} \end{pmatrix}$ . 可以推广到任意准对角矩阵<sup>100</sup>

直接验证之

$$\begin{pmatrix} \mathbf{A} & \mathbf{C} \\ \mathbf{O} & \mathbf{B} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \mathbf{A}^{-1} & -\mathbf{A}^{-1}\mathbf{C}\mathbf{B}^{-1} \\ \mathbf{O} & \mathbf{B}^{-1} \end{pmatrix} \\ = \begin{pmatrix} \mathbf{E}_m & \mathbf{O} \\ \mathbf{O} & \mathbf{E}_n \end{pmatrix}.$$

**例** 已知  $A, B$  和  $A + B$  均为可逆矩阵, 试证  $A^{-1} + B^{-1}$  也可逆, 并求其逆矩阵.

证 (形式上

$$(a^{-1} + b^{-1}) = \left( \frac{a+b}{ab} \right) = a^{-1}(a+b)b^{-1}.)$$

$$A^{-1}(A+B)B^{-1} = (E + A^{-1}B)B^{-1} = A^{-1} + B^{-1}.$$

$$A^{-1} + B^{-1} = A^{-1}(A+B)B^{-1}, A^{-1}, A+B, B^{-1} \text{ 可逆,}$$

$$\begin{aligned} \therefore (A^{-1} + B^{-1})^{-1} &= [A^{-1}(A+B)B^{-1}]^{-1} \\ &= B(A+B)^{-1}A. \end{aligned}$$

把矩阵表示成乘积, 证明每个因子可逆.

例已知 $n$ 阶矩阵 $A$ 满足

$$A^2 - 3A - 2E = O.$$

试证： $A$ 可逆，并且求 $A^{-1}$ 。

证明

$$A^2 - 3AE - 2E = O,$$

$$A(A - 3E) = 2E,$$

$$A[(1/2)(A - 3E)] = E,$$

$$A^{-1} = (1/2)(A - 3E).$$

**例** 设 $n$ 阶矩阵 $A$ 和 $B$ 满足关系 $A+B=AB$ ,  
证明 $A-E, B-E$  为可逆矩阵

$$A + B = AB,$$

$$AB - AE - B + E = E,$$

$$[ab - a - b + 1 = a(b - 1) - (b - 1) = (a - 1)(b - 1)]$$

$$A(B - E) - E(B - E) = E,$$

$$(A - E)(B - E) = E.$$

$A-E$ 可逆,其逆矩阵为 $B-E$ .  $B-E$ 也可逆.



## 伴随矩阵的性质

$$(1) AA^* = A^* A = |A| E;$$

$$(2) |A| \neq 0 \Rightarrow A^{-1} = (1/|A|)A^*, A^* = |A| A^{-1};$$

$$(3) |A^*| = |A|^{n-1} \quad (n > 1);$$

$$(4) A \text{ 可逆, 则 } A^* \text{ 可逆, 且 } (A^*)^{-1} = (1/|A|)A = (A^{-1})^*;$$

$$(5) (A^T)^* = (A^*)^T;$$

$$(6) (cA)^* = c^{n-1} A^*;$$

$$(7) (AB)^* = B^* A^*, (A^k)^* = (A^*)^k;$$

$$(8) (A^*)^* = |A|^{n-2} A.$$

## 伴随矩阵的性质的证明(设 $A, B$ 可逆) (仅供参考)

$$(1) AA^* = A^* A = |A| E;$$

$$(2) |A| \neq 0 \Rightarrow A^{-1} = (1/|A|)A^*, A^* = |A| A^{-1};$$

$$(3) |A^*| = |A|^{n-1} \quad (n > 1);$$

$$AA^* = |A| E, |AA^*| = |A| |A^*| = |A|^n, |A| \neq 0,$$

$$|A^*| = |A|^n / |A| = |A|^{n-1}$$

(4)  $A$  可逆, 则  $A^*$  可逆, 且  $(A^*)^{-1} = (1/|A|)A = (A^{-1})^*$ ;

证明  $A^* = |A| A^{-1}$ .

$$(A^*)^{-1} = (|A| A)^{-1} = |A|^{-1} A.$$

$$(A^{-1})^* = |A^{-1}| (A^{-1})^{-1} = |A|^{-1} A$$

$$(5) (A^T)^* = (A^*)^T;$$

证明  $(A^T)^* = |A^T| (A^T)^{-1} = |A| (A^{-1})^T,$

$$(A^*)^T = (|A| A^{-1})^T = |A| (A^{-1})^T = (A^T)^*.$$

$$(6)(cA)^* = c^{n-1} A^*;$$

$$(7)(AB)^* = B^* A^*, (A^k)^* = (A^*)^k;$$

证明  $(AB)^* = |AB| (AB)^{-1} = |A| |B| B^{-1} A^{-1}$   
 $= (|B| B^{-1})(|A| A^{-1}) = B^* A^*$

$$(8)(A^*)^* = |A|^{n-2} A.$$

证明  $(A^*)^* = (|A| A^{-1})^*$   
 $= |A| A^{-1} (|A| A^{-1})^{-1} = |A|^n |A^{-1}| |A|^{-1} (A^{-1})^{-1}$   
 $= |A|^{n-2} A.$

# 作业

习题三34 (1) ,(3),35,37,39,40(1),41

## § 5 用初等变换求逆矩阵

设 $n$ 阶矩阵 $A$ 可逆, 其逆矩阵  $X = (X_1, \cdots, X_n)$

满足 $AX = A(X_1, \cdots, X_n) = E = (\varepsilon_1, \cdots, \varepsilon_n)$ .

其中  $X_1, \cdots, X_n$  为 $n$ 维未知列向量,  $\varepsilon_1, \cdots, \varepsilon_n$  为 $n$ 维基本单位列向量.  $AX_i = \varepsilon_i, i = 1, \cdots, n$ .

为了解这 $n$ 个线性方程组, 把对应增广矩阵  $(A \ \varepsilon_i)$

化为行简化阶梯形矩阵  $(E \ X_i)$ . 系数矩阵是同一个, 故可以写出增广矩阵

$$(A \ E).$$

$$(A \ E) \rightarrow (E \ X).$$

用初等行变换求矩阵 $A_n$ 的逆矩阵的步骤:

(1) 写出 $n \times 2n$ 矩阵 $(A, E)$ ;

(2) 对 $(A, E)$ 进行初等行变换, 把 $A$ 变为单位矩阵, 这时 $E$ 就变为 $A^{-1}$ .

例设  $A = \begin{pmatrix} 2 & -4 & 1 \\ 1 & -5 & 2 \\ 1 & -1 & 1 \end{pmatrix}$  求  $A^{-1}$ .

解

$$\begin{pmatrix} 2 & -4 & 1 & 1 & 0 & 0 \\ 1 & -5 & 2 & 0 & 1 & 0 \\ 1 & -1 & 1 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 1 & -5 & 2 & 0 & 1 & 0 \\ 2 & -4 & 1 & 1 & 0 & 0 \\ 1 & -1 & 1 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix} 1 & -5 & 2 & 0 & 1 & 0 \\ 2 & -4 & 1 & 1 & 0 & 0 \\ 1 & -1 & 1 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 1 & -5 & 2 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 6 & -3 & 1 & -2 & 0 \\ 0 & 4 & -1 & 0 & -1 & 1 \end{pmatrix}$$

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

$$\rightarrow \begin{pmatrix} 1 & -5 & 2 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & -1/2 & 1/6 & -1/3 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & -2/3 & 1/3 & 1 \end{pmatrix}$$

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



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

$$\rightarrow \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 1/2 & -1/2 & 1/2 \\ 0 & 1 & 0 & -1/6 & -1/6 & 1/2 \\ 0 & 0 & 1 & -2/3 & 1/3 & 1 \end{pmatrix}.$$

$$A^{-1} = \begin{pmatrix} 1/2 & -1/2 & 1/2 \\ -1/6 & -1/6 & 1/2 \\ -2/3 & 1/3 & 1 \end{pmatrix}.$$

求 $A_n$ 的逆矩阵,相当解方程 $AX=E$ ,把 $E$ 换成 矩阵 $B_{n \times m}$ ,可以用类似的初等行变换解矩阵方程 $AX=B$ .

$$(A \quad B) \xrightarrow{\text{初等行变换}} (E \quad A^{-1}B).$$

例解矩阵方程 $AX=A+2X$ ,其中

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

解 $(A - 2E)X=A$ .

$$A - 2E = \begin{pmatrix} 2 & 2 & 3 \\ 1 & -1 & 0 \\ -1 & 2 & 1 \end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix} 2 & 2 & 3 & 4 & 2 & 3 \\ 1 & -1 & 0 & 1 & 1 & 0 \\ -1 & 2 & 1 & -1 & 2 & 3 \end{pmatrix}$$

$$\rightarrow \begin{pmatrix} 1 & -1 & 0 & 1 & 1 & 0 \\ 2 & 2 & 3 & 4 & 2 & 3 \\ -1 & 2 & 1 & -1 & 2 & 3 \end{pmatrix}$$

$$\rightarrow \begin{pmatrix} 1 & -1 & 0 & 1 & 1 & 0 \\ 0 & 4 & 3 & 2 & 0 & 3 \\ 0 & 1 & 1 & 0 & 3 & 3 \end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix} 1 & -1 & 0 & 1 & 1 & 0 \\ 0 & 4 & 3 & 2 & 0 & 3 \\ 0 & 1 & 1 & 0 & 3 & 3 \end{pmatrix}$$

$$\rightarrow \begin{pmatrix} 1 & -1 & 0 & 1 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 1 & 0 & 3 & 3 \\ 0 & 4 & 3 & 2 & 0 & 3 \end{pmatrix}$$

$$\rightarrow \begin{pmatrix} 1 & -1 & 0 & 1 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 1 & 0 & 3 & 3 \\ 0 & 0 & -1 & 2 & -12 & -9 \end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix} 1 & -1 & 0 & 1 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 1 & 0 & 3 & 3 \\ 0 & 0 & -1 & 2 & -12 & -9 \end{pmatrix}$$

$$\rightarrow \begin{pmatrix} 1 & -1 & 0 & 1 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 1 & 0 & 3 & 3 \\ 0 & 0 & 1 & -2 & 12 & 9 \end{pmatrix}$$

$$\rightarrow \begin{pmatrix} 1 & -1 & 0 & 1 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 2 & -9 & -6 \\ 0 & 0 & 1 & -2 & 12 & 9 \end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix} 1 & -1 & 0 & 1 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 2 & -9 & -6 \\ 0 & 0 & 1 & -2 & 12 & 9 \end{pmatrix} \\
 \rightarrow \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 3 & -8 & -6 \\ 0 & 1 & 0 & 2 & -9 & -6 \\ 0 & 0 & 1 & -2 & 12 & 9 \end{pmatrix}. \\
 X = \begin{pmatrix} 3 & -8 & -6 \\ 2 & -9 & -6 \\ -2 & 12 & 9 \end{pmatrix}.$$

例求逆矩阵, 设  $a_1 \cdots a_n \neq 0$ .

$$A = \begin{pmatrix} \mathbf{0} & a_1 & \mathbf{0} & \cdots & \mathbf{0} & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & \mathbf{0} & a_2 & \cdots & \mathbf{0} & \mathbf{0} \\ \vdots & \vdots & \vdots & & \vdots & \vdots \\ \mathbf{0} & \mathbf{0} & \mathbf{0} & \cdots & \mathbf{0} & a_{n-1} \\ a_n & \mathbf{0} & \mathbf{0} & \cdots & \mathbf{0} & \mathbf{0} \end{pmatrix}$$

解  $(A,E)=$

$$\begin{pmatrix} \mathbf{0} & a_1 & \mathbf{0} & \cdots & \mathbf{0} & \mathbf{0} & \mathbf{1} & \mathbf{0} & \mathbf{0} & \cdots & \mathbf{0} & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & \mathbf{0} & a_2 & \cdots & \mathbf{0} & \mathbf{0} & \mathbf{0} & \mathbf{1} & \mathbf{0} & \cdots & \mathbf{0} & \mathbf{0} \\ \vdots & \vdots & \vdots & & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & & \vdots & \vdots \\ \mathbf{0} & \mathbf{0} & \mathbf{0} & \cdots & \mathbf{0} & a_{n-1} & \mathbf{0} & \mathbf{0} & \mathbf{0} & & \mathbf{1} & \mathbf{0} \\ a_n & \mathbf{0} & \mathbf{0} & \cdots & \mathbf{0} & \mathbf{0} & \mathbf{0} & \mathbf{0} & \mathbf{0} & & \mathbf{0} & \mathbf{1} \end{pmatrix}$$

$$\rightarrow \begin{pmatrix} a_n & \mathbf{0} & \mathbf{0} & \cdots & \mathbf{0} & \mathbf{0} & \mathbf{0} & \mathbf{0} & \mathbf{0} & \cdots & \mathbf{0} & \mathbf{1} \\ \mathbf{0} & a_1 & \mathbf{0} & \cdots & \mathbf{0} & \mathbf{0} & \mathbf{1} & \mathbf{0} & \mathbf{0} & \cdots & \mathbf{0} & \mathbf{0} \\ \vdots & \vdots & \vdots & & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & & \vdots & \vdots \\ \mathbf{0} & \mathbf{0} & \mathbf{0} & \cdots & a_{n-2} & \mathbf{0} & \mathbf{0} & \mathbf{0} & \mathbf{0} & & \mathbf{0} & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & \mathbf{0} & \mathbf{0} & \cdots & \mathbf{0} & a_{n-1} & \mathbf{0} & \mathbf{0} & \mathbf{0} & & \mathbf{1} & \mathbf{0} \end{pmatrix}$$



$$\begin{pmatrix} \mathbf{1} & \mathbf{0} & \mathbf{0} & \dots & \mathbf{0} & \mathbf{0} & \dots & \mathbf{0} & \mathbf{0} & \mathbf{0} & \dots & \mathbf{0} & \mathbf{1}/a_n \\ \mathbf{0} & \mathbf{1} & \mathbf{0} & \dots & \mathbf{0} & \mathbf{0} & \mathbf{1}/a_1 & \mathbf{0} & \mathbf{0} & \mathbf{0} & \dots & \mathbf{0} & \mathbf{0} \\ \vdots & \vdots & \vdots & & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & & \vdots & \vdots \\ \mathbf{0} & \mathbf{0} & \mathbf{0} & & \mathbf{1} & \mathbf{0} & \mathbf{0} & \mathbf{0} & \mathbf{0} & \mathbf{0} & \dots & \mathbf{0} & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & \mathbf{0} & \mathbf{0} & & & \mathbf{1} & \mathbf{0} & \mathbf{0} & \mathbf{0} & \mathbf{0} & \dots & \mathbf{1}/a_{n-1} & \mathbf{0} \end{pmatrix}$$

$$A^{-1} = \begin{pmatrix} \mathbf{0} & \mathbf{0} & \mathbf{0} & \dots & \mathbf{0} & \mathbf{1}/a_n \\ \mathbf{1}/a_1 & \mathbf{0} & \mathbf{0} & \dots & \mathbf{0} & \mathbf{0} \\ \vdots & \vdots & \vdots & & \vdots & \vdots \\ \mathbf{0} & \mathbf{0} & \mathbf{0} & \dots & \mathbf{0} & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & \mathbf{0} & \mathbf{0} & \dots & \mathbf{1}/a_{n-1} & \mathbf{0} \end{pmatrix}$$

## § 6 初等矩阵

**定义** 单位矩阵经过一次初等变换得到的矩阵称为初等矩阵.

对应三种初等行变换,有三种初等矩阵:

$$\begin{pmatrix} 1 & & & & \\ & \ddots & & & \\ & & 0 & \cdots & 1 \\ & & \vdots & \ddots & \vdots \\ & & 1 & \cdots & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & & & & \\ & \ddots & & & \\ & & c & & \\ & & & \ddots & \\ & & & & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & & & & \\ & \ddots & & & \\ & & 1 & \cdots & l \\ & & \vdots & \ddots & \vdots \\ & & & & 1 \end{pmatrix}$$

(1) 互换  $E$  的  $i, j$  两行    (2)  $E$  的  $i$  行  $c$  倍    (3)  $i$  行加  $j$  行  $l$  倍

$$E(i, j)$$

$$E(i(c))(c \neq 0)$$

$$E(i, j(l))$$

$$\text{逆矩阵 } E(i, j)$$

$$E(i(1/c))$$

$$E(i, j(-l))$$

用基本单位向量表示初等矩阵

$$\varepsilon_i = (\cdots, 1, \cdots)$$

第*i*个位置

$$\begin{array}{c}
 (i) \\
 (j)
 \end{array}
 \begin{pmatrix} \varepsilon_1 \\ \vdots \\ \varepsilon_j \\ \vdots \\ \varepsilon_i \\ \vdots \\ \varepsilon_n \end{pmatrix}
 \begin{pmatrix} \varepsilon_1 \\ \vdots \\ c\varepsilon_i \\ \vdots \\ \varepsilon_n \end{pmatrix}
 (c \neq 0)
 \begin{pmatrix} \varepsilon_1 \\ \vdots \\ \varepsilon_i + c\varepsilon_j \\ \vdots \\ \varepsilon_j \\ \vdots \\ \varepsilon_n \end{pmatrix}$$

第一类

第二类

第三类

**定理** 矩阵 $A_{m \times n}$ 左(右)乘 $m(n)$ 阶初等矩阵相当  
对于 $A$ 做同类初等行(列)变换.

**证明**

先用具体例子说明

$$\begin{pmatrix} \mathbf{0} & \mathbf{1} & \mathbf{0} \\ \mathbf{1} & \mathbf{0} & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & \mathbf{0} & \mathbf{1} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} & a_{14} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} & a_{24} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} & a_{34} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a_{21} & a_{22} & a_{23} & a_{24} \\ a_{11} & a_{12} & a_{13} & a_{14} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} & a_{34} \end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix} \mathbf{1} & \mathbf{0} & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & c & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & \mathbf{0} & \mathbf{1} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} & a_{14} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} & a_{24} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} & a_{34} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} & a_{14} \\ ca_{21} & ca_{22} & ca_{23} & ca_{24} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} & a_{34} \end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix} \mathbf{1} & c & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & \mathbf{1} & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & \mathbf{0} & \mathbf{1} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} & a_{14} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} & a_{24} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} & a_{34} \end{pmatrix} \\ = \begin{pmatrix} a_{11} + ca_{21} & a_{12} + ca_{22} & a_{13} + ca_{23} & a_{14} + ca_{24} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} & a_{24} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} & a_{34} \end{pmatrix}$$

# 初等列变换

$$\begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} & a_{14} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} & a_{24} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} & a_{34} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 & 0 \\ 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a_{12} & a_{11} & a_{13} & a_{14} \\ a_{22} & a_{21} & a_{23} & a_{24} \\ a_{32} & a_{31} & a_{33} & a_{34} \end{pmatrix},$$

$$\begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} & a_{14} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} & a_{24} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} & a_{34} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & k & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a_{12} & a_{11} & ka_{13} & a_{14} \\ a_{22} & a_{21} & ka_{23} & a_{24} \\ a_{32} & a_{31} & ka_{33} & a_{34} \end{pmatrix},$$

$$\begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} & a_{14} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} & a_{24} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} & a_{34} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & l \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a_{12} & a_{11} & a_{13} & a_{14} + la_{13} \\ a_{22} & a_{21} & a_{23} & a_{24} + la_{23} \\ a_{32} & a_{31} & a_{33} & a_{34} + la_{33} \end{pmatrix}.$$

再进行一般情形的证明.

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \alpha_2 \\ \vdots \\ \alpha_n \end{pmatrix}$$

$\varepsilon_i A = A$ 的第*i*行,  $A \varepsilon_i^T = A$ 的第*i*列.

$$\begin{array}{c}
 \vdots \\
 (i) \quad \vdots \\
 i < j, \quad \vdots \\
 (j) \quad \vdots \\
 \vdots
 \end{array}
 \begin{pmatrix} \varepsilon_1 \\ \vdots \\ \varepsilon_j \\ \vdots \\ \varepsilon_i \\ \vdots \\ \varepsilon_n \end{pmatrix} A = 
 \begin{pmatrix} \varepsilon_1 A \\ \vdots \\ \varepsilon_j A \\ \vdots \\ \varepsilon_i A \\ \vdots \\ \varepsilon_n A \end{pmatrix} = 
 \begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \vdots \\ \alpha_j \\ \vdots \\ \alpha_i \\ \vdots \\ \alpha_n \end{pmatrix},$$

$$\begin{pmatrix} \varepsilon_1 \\ \vdots \\ c\varepsilon_i \\ \vdots \\ \varepsilon_n \end{pmatrix} A = 
 \begin{pmatrix} \varepsilon_1 A \\ \vdots \\ c\varepsilon_i A \\ \vdots \\ \varepsilon_n A \end{pmatrix} = 
 \begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \vdots \\ c\alpha_i \\ \vdots \\ \alpha_n \end{pmatrix},$$



$$\begin{array}{c}
 \vdots \\
 (i) \\
 \vdots \\
 (j) \\
 \vdots
 \end{array}
 \begin{pmatrix}
 \varepsilon_1 \\
 \vdots \\
 \varepsilon_i + c\varepsilon_j \\
 \vdots \\
 \varepsilon_j \\
 \vdots \\
 \varepsilon_n
 \end{pmatrix}
 A =
 \begin{pmatrix}
 \varepsilon_1 A \\
 \vdots \\
 (\varepsilon_i + c\varepsilon_j)A \\
 \vdots \\
 \varepsilon_j A \\
 \vdots \\
 \varepsilon_n A
 \end{pmatrix}
 =
 \begin{pmatrix}
 \alpha_1 \\
 \vdots \\
 \alpha_i + c\alpha_j \\
 \vdots \\
 \alpha_j \\
 \vdots \\
 \alpha_n
 \end{pmatrix}.$$

定理 初等矩阵的逆矩阵还是初等矩阵.

$$E(i, j)^{-1} = E(i, j);$$

$$E(i(c))^{-1} = E(i(1/c))(c \neq 0);$$

$$E(i, j(l))^{-1} = E(i, j(-l)).$$

证明

$$E(i, j)E(i, j) = E(i, j)E(i, j)E = E;$$

$$E(i(c))E(i(1/c)) = E(i(c))E(i(1/c))E = E;$$

$$E(i, j(l))E(i, j(-l)) = E(i, j(l))E(i, j(-l))E = E.$$

我们知道，矩阵经过一系列初等行变换和列变换变成标准形

$$\begin{pmatrix} \mathbf{E}_r & \mathbf{O} \\ \mathbf{O} & \mathbf{O} \end{pmatrix},$$

结合上面的定理得到

**定理** 如果矩阵 $A_{m \times n}$ 的秩为 $r$ ，则存在 $m$ 阶初等矩阵  $P_1, \dots, P_s$  和 $n$ 阶初等矩阵  $Q_1, \dots, Q_t$ ，使得

$$P_s \cdots P_1 A Q_1 \cdots Q_t = \begin{pmatrix} \mathbf{E}_r & \mathbf{O}_{r \times (n-r)} \\ \mathbf{O}_{(m-r) \times r} & \mathbf{O}_{(m-r) \times (n-r)} \end{pmatrix}.$$

**定理** 方阵 $A$ 可逆的充要条件是它可以表示为初等矩阵的乘积.

**证明必要性.** 设 $A$ 可逆, 则其秩为 $n$ , 根据上一个定理, 存在初等矩阵  $P_1, \dots, P_s$  和初等矩阵  $Q_1, \dots, Q_t$ , 使得

$$P_s \cdots P_1 A Q_1 \cdots Q_t = E.$$

于是

$$\begin{aligned} A &= (P_s \cdots P_1)^{-1} E (Q_1 \cdots Q_t)^{-1} \\ &= P_1^{-1} \cdots P_s^{-1} Q_t^{-1} \cdots Q_1^{-1}. \end{aligned}$$

而初等矩阵的逆仍是初等矩阵, 上式表明  $A$  可以表示为初等矩阵的乘积.

充分性.如果 $A$ 可以表示为初等矩阵的乘积,由于初等矩阵可逆,而可逆矩阵的乘积仍然可逆,故 $A$ 可逆.

**定理**  $A, B$ 为方阵, 则 $|AB|=|A||B|$ .

**证明** 设 $P$ 为初等矩阵, 则 $|PB|=|P||B|$ .理由如下:  
 $|E(i, j)B| = -|B| = |E(i, j)||B|,$   
 $|E(i(c))B| = c|B| = |E(i(c))||B|,$   
 $|E(i, l(j))B| = |B| = |E(i, l(j))||B|.$   
 $|P_1P_2\cdots P_kB| = |P_1(P_2\cdots P_kB)| = |P_1||P_2\cdots P_kB|$   
 $= |P_1||P_2|\cdots|P_kB| = |P_1||P_2|\cdots|P_k||B|.$

若 $|A| \neq 0$ , 则

$$A = P_1 P_2 \cdots P_k, |A| = |P_1| |P_2| \cdots |P_k|,$$

$$|AB| = |P_1 P_2 \cdots P_k B| = |P_1| |P_2| \cdots |P_k| |B| = |A| |B|.$$

若 $|A| = 0$ , 则 $r(A) \leq n-1, r(AB) \leq r(A) \leq n-1,$

$$|AB| = 0 = 0|B| = |A||B|.$$

例  $|A| \neq 0, r(AB) = r(B).$

$$A = P_1 \dots P_s,$$

$$AB = P_1 \dots P_s B,$$

$B$  经过初等行变换，其秩不变，故  $r(AB) = r(B).$

以下判断等价：  
方阵 $A_n$ 可逆，  
 $|A| \neq 0$   
存在矩阵 $B$ ，使得 $AB=E$ ，  
 $A$ 的秩为 $n$ ，  
 $A$ 的行（列）向量组线性无关，  
 $A$ 可以表示成初等矩阵的乘积，  
方程 $AX=O$ 只有零解，  
方程 $AX=b$ 对于任意 $b$ 有唯一解。



以下判断等价：  
方阵 $A_n$  不可逆，  
 $|A|=0$ ，  
不存在矩阵 $B$ ，使得 $AB=E$ ，  
 $r(A)<n$ ，  
 $A$ 的行（列）向量组线性相关，  
 $A$ 不可以表示成初等矩阵的乘积  
方程 $AX=0$ 有非零解。

# 作业

习题三45(1),(3),46(1),(4),49,50, 51, 52, 53,  
54

例 设 $A$ 是 $n(n \geq 2)$ 阶矩阵,则

$$r(A^*) = \begin{cases} n & \text{if } r(A) = n; \\ 1 & \text{if } r(A) = n - 1; \\ 0 & \text{if } r(A) < n - 1. \end{cases}$$

证 若 $r(A)=n$ ,则 $|A| \neq 0$ ,

$$AA^* = |A|E, |AA^*| = |A||A^*| = |A|^n \neq 0, |A^*| = |A|^{n-1} \neq 0.$$

故 $r(A^*) = n$ .

若 $r(A)=n-1$ ,则 $|A|=0$ ,有一个 $n-1$ 阶子式不等于0

$r(A) \geq 1$ . 又 $AA^* = |A|E = O$ , 根据2例6

$$r(A^*) \leq n - r(A) = n - (n - 1) = 1. \text{ 故 } r(A^*) = 1.$$

若 $r(A) < n - 1$ ,则 $A$ 的所有 $n-1$ 阶子式等于零,  $A^* = O$ ,  
故  $r(A^*) = 0$ .

# 前三章内容提要

## 一行列式

排列,逆序数,奇排列和偶排列,对换一次改变奇偶性.一个排列经过若干次对换变成自然顺序,对换次数和排列奇偶性相同.

## 行列式定义

$$|a_{ij}|_n = \sum_{j_1 \cdots j_n \in P_n} (-1)^{\tau(j_1 \cdots j_n)} a_{1j_1} \cdots a_{nj_n}.$$

## 行列式性质

$n(n-1) \dots 21$ 的逆序数 $=(n-1)n/2$ .

- 1.行列互换,其值不变
- 2.两行互换,符号改变
- 3.一行(公)因子,提在外边
- 4.一行为和,拆成两个
- 5.一行加另行倍数,其值不变

利用行列式性质通过初等变换,化为三角形求值  
特别注意交换两行奇数次行列式变号.

范德蒙行列式

$$\begin{vmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 3 & 2 & 5 \\ 3^2 & 2^2 & 5^2 \end{vmatrix} = (5-2)(5-3)(2-3) = 3 \times 2 \times (-1) = -6.$$

$$A = (a_{ij})_n,$$

$$\sum_{k=1}^n a_{ik} A_{jk} = \sum_{k=1}^n a_{ki} A_{kj} = \delta_{ij} |A|, \delta_{ij} = \begin{cases} 1, i = j; \\ 0, i \neq j. \end{cases}$$

## 克莱姆法则 $D \neq 0$ 时，方程组

[illegible]

$$x_j = \frac{D_j}{D}, j = 1, \cdots, n.$$

$$(j)$$

$$D = |(\alpha_1, \dots, \alpha_n)|, D_j = |(\alpha_1, \dots, \beta, \dots, \alpha_n)|$$



$$\sum_{j=1}^n a_{ij} x_j = b_i, i = 1, \dots, n. X = (x_1, \dots, x_n)^T$$

$$\alpha_j = (a_{1j}, \dots, a_{nj})^T, j = 1, \dots, n, \beta = (b_1, \dots, b_n)^T,$$

$$x_1 \alpha_1 + \dots + x_n \alpha_n = \beta,$$

$$A = (a_{ij})_{n \times n},$$

$$AX = \beta$$

$$D = |(a_{ij})_{n \times n}| \neq 0, D_j = |(\alpha_1, \dots, \beta, \dots, \alpha_n)|,$$

$$x_j = \frac{D_j}{D}, j = 1, \dots, n.$$

$D \neq 0$ 时

$$x_1 \alpha_1 + \cdots + x_n \alpha_n = 0$$

只有零解,  $\alpha_1, \cdots, \alpha_n$  线性无关.

$D = 0$ 时

$$x_1 \alpha_1 + \cdots + x_n \alpha_n = 0$$

有非零解吗?这要在线性方程组的矩阵消元法中解决.

克莱姆法则用于解逆矩阵方程 $AX=E$ .

$$AX = A(X_1, \dots, X_n) = E_n = (\varepsilon_1, \dots, \varepsilon_n).$$

$$AX_j = \varepsilon_j = (0, \dots, \underset{(j)}{1}, \dots, 0)$$

为了求 $X_j$ 的第 $i$ 个分量 $\underset{(i)}{X_{ij}}$ ,  $\varepsilon_j$  放在 $A$ 的第 $i$ 列

$$D_{ij} = \begin{vmatrix} a_{11} & \cdots & 0 & \cdots & a_{1n} \\ \vdots & & \vdots & & \vdots \\ a_{j1} & \cdots & 1 & \cdots & a_{jn} \\ \vdots & & \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & \cdots & 0 & \cdots & a_{nn} \end{vmatrix} = (-1)^{i+j} D_{ji} = A_{ji}$$

$$X_{ij} = \frac{A_{ij}}{D}, i, j = 1, \dots, n.$$

线性方程组

矩阵消元法

初等行变换化矩阵为阶梯形,

初等行变换化矩阵为行简化阶梯形,

解的情形的初步讨论

$$d_{r+1} = \begin{cases} \neq 0, & \text{无解} \\ = 0 \begin{cases} r = n, & \text{唯一解} \\ r < n & \text{无穷个解} \end{cases} \end{cases}$$

齐次方程组方程个数小于方程个数必有非零解.

(1)  $\alpha_1, \dots, \alpha_s$  可用  $\beta_1, \dots, \beta_t$  线性表示,  $s > t$ ,  $\alpha_1, \dots, \alpha_s$

线性相关.

$$(\alpha_1 \quad \dots \quad \alpha_s) = (\beta_1 \quad \dots \quad \beta_t) \begin{pmatrix} a_{11} & \dots & a_{1s} \\ \vdots & & \vdots \\ a_{t1} & \dots & a_{ts} \end{pmatrix},$$

$$(\alpha_1 \quad \dots \quad \alpha_s) \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_s \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix},$$

$$(\beta_1 \quad \dots \quad \beta_t) \left[ \begin{pmatrix} a_{11} & \dots & a_{1s} \\ \vdots & & \vdots \\ a_{t1} & \dots & a_{ts} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_s \end{pmatrix} \right] = o,$$

$$\begin{pmatrix} a_{11} & \cdots & a_{1s} \\ \vdots & & \vdots \\ a_{t1} & \cdots & a_{ts} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_s \end{pmatrix} = 0, s > t.$$

(2)  $|A|=0$  的行向量组线性相关.  $r < n$ .

## 向量组的秩

向量组的线性相关，下列方程有非零解

$$x_1\alpha_1 + \cdots + x_s\alpha_s = o, x_1 \neq 0, \alpha_1 = c_2\alpha_2 + \cdots + c_s\alpha_s$$

$$x_1 \begin{pmatrix} a_{11} \\ a_{21} \\ \vdots \\ a_{n1} \end{pmatrix} + x_2 \begin{pmatrix} a_{12} \\ a_{22} \\ \vdots \\ a_{n2} \end{pmatrix} + \dots + x_s \begin{pmatrix} a_{1s} \\ a_{2s} \\ \vdots \\ a_{ns} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}$$

[illegible]

## 向量个数大于维数，线性相关

## 初等行变换不改变线性关系

$$x_1\alpha'_1 + \cdots + x_s\alpha'_s = o$$

$$AX = 0$$

从而把极大无关组变成极大无关组

$\alpha_1, \cdots, \alpha_s$  可用  $\beta_1, \cdots, \beta_t$  线性表示,  $s > t$ ,  $\alpha_1, \cdots, \alpha_s$  线性相关.

$\alpha_1, \cdots, \alpha_r$  是  $\alpha_1, \cdots, \alpha_s$  的一个极大线性无关组, 若

(1)  $\alpha_1, \cdots, \alpha_r$  线性无关;

(2)  $\alpha_1, \cdots, \alpha_r, \alpha_i$  线性相关.

$\alpha_1, \cdots, \alpha_s$  可用  $\beta_1, \cdots, \beta_t$  线性表示,  $\alpha_1, \cdots, \alpha_s$  任何极大线性无关组向量个数不超过  $\beta_1, \cdots, \beta_t$

的任何极大线性无关组向量个数.

等价向量组的任何两个极大线性无关组含有同样个数的向量.



一个向量组的任何两个极大线性无关组含有同样个数的向量.

一个向量组 $I$ 的任何一个极大线性无关组含有的向量个数称为向量组的秩 $r(I)$ .

若 $I$ 可用 $II$ 线性表示,则 $r(I) \leq r(II)$ .

$I \cong II \Rightarrow r(I) = r(II)$ .

# 矩阵的秩

行秩：矩阵行向量组的秩

初等行变换不改变行秩(等价向量组)

初等列变换不改变行秩

列秩：矩阵列向量组的秩

初等列变换不改变列秩(等价向量组)

初等行变换不改变列秩 (不改变列向量线性关系)

行秩=列秩=矩阵的秩 $r(A)$ =不等于零的子式的最大阶.

把给定向量作为矩阵的列向量，用矩阵初等行变换求秩、极大无关组、和其余向量用极大线性无关组的线性表示

用秩表述线性方程组  $A_{m \times n} X = \beta$  解的情况

$$\bar{A} = (A, \beta)$$

$$r(A) \neq r(\bar{A}) \quad \text{无解}$$

$$r(A) = r(\bar{A}) = r \text{ 有解} \begin{cases} r = n & \text{唯一解} \\ r < n & \text{无穷个解} \end{cases}$$

齐次方程组方程  $A_{m \times n} X = 0$  的基础解系含有  
 $n - r(A)$  个向量  $\eta_1, \cdots, \eta_{n-r}$ ,  
齐次方程组基础解系求法

$m=n$  时,  $AX=0$  有解  $\Leftrightarrow |A|=0$ . 这一事实以及基础解系的求法将是第五章的基础.

# 矩阵的运算

## 矩阵乘法定义

$$|AB| = |A||B|, (AB)^T = B^T A^T.$$

矩阵乘积的行(列)向量是右(左)矩阵行向量的线性组合

$$r(AB) \leq \min(r(A), r(B)), \text{若 } A_{m \times n} B_{n \times p} = O, \text{ 则 } r(A) + r(B) \leq n$$

逆矩阵定义, 逆矩阵唯一,

定理:  $AB = E$ , 则  $A, B$  互逆.

逆矩阵性质:

$$(1) AB = E \Rightarrow A^{-1} = B, B^{-1} = A.$$

$$(2) A, B \text{ 可逆, 则 } AB \text{ 可逆, 并且 } (AB)^{-1} = B^{-1} A^{-1}.$$

$$(3) (A^T)^{-1} = (A^{-1})^T,$$

$$(4) (kA)^{-1} = k^{-1} A^{-1} (k \neq 0).$$

(5)  $A$ 可逆, 则 $A^*$ 可逆, 并且 $AA^*=A^*A=|A|E$ ,

$$A^{-1}=(1/|A|)A^*, A^*=|A|A^{-1}$$

初等矩阵,

初等矩阵和初等变换的关系

用初等变换求逆矩阵  $(A, E) \longrightarrow (E, A^{-1})$ .

矩阵方程

$$AX = B, (A, B) \xrightarrow{\text{初等行变换}} (E, A^{-1}B),$$

$$XA = B, \begin{pmatrix} A \\ B \end{pmatrix} \xrightarrow{\text{初等列变换}} \begin{pmatrix} E \\ BA^{-1} \end{pmatrix}.$$

$$|A| \neq 0$$

以下判断等价：

方阵 $A_n$ 可逆，

$$|A| \neq 0,$$

存在矩阵 $B$ ，使得 $AB=E$ ，

$A$ 的秩为 $n$ ，

$A$ 的行（列）向量组线性无关，

$A$ 可以表示成初等矩阵的乘积，

方程 $AX=O$ 只有零解，

对于某个 $n$ 维列向量 $\beta$ ，方程 $AX=\beta$ 有唯一解

对于任意 $n$ 维列向量 $\beta$ ，方程 $AX=\beta$ 有唯一解。



$$|A_n| = 0$$

以下判断等价：

方阵 $A_n$ 不可逆，

$$|A| = 0,$$

不存在矩阵 $B$ ，使得 $AB=E$ ，

$$r(A) < n,$$

$A$ 的行（列）向量组线性相关，

$A$ 不可以表示成初等矩阵的乘积，

方程 $AX=O$ 有非零解，

对于某个 $n$ 维列向量 $\beta$ ，方程 $AX=\beta$ 非唯一解

对于任意 $n$ 维列向量 $\beta$ ，方程 $AX=\beta$ 非唯一解<sub>161</sub>