

## 矩阵的概念

由  $m \times n$  个数  $a_{ij}$  排成的  $m$  行  $n$  列的数表

$$\begin{array}{cccc} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} \end{array}$$

称为  $m$  行  $n$  列矩阵，简称  $m \times n$  矩阵，为表示一个整体，总是加一个括弧，并用大写黑体字母表示它，记为

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} \end{bmatrix}$$

这  $m \times n$  个数称为矩阵  $\mathbf{A}$  的元素， $a_{ij}$  称为矩阵  $\mathbf{A}$  的第  $i$  行第  $j$  列的元素，一个  $m \times n$  矩阵  $\mathbf{A}$  也可简记为

$$\mathbf{A} = \mathbf{A}_{m \times n} = (a_{ij})_{m \times n} \text{ or } \mathbf{A} = (a_{ij})$$

如果矩阵  $\mathbf{A}$  与  $\mathbf{B}$  的行数及列数均相同，且对应元素相等，则称矩阵  $\mathbf{A}$  与矩阵  $\mathbf{B}$  相等，记为  $\mathbf{A} = \mathbf{B}$

### 几种特殊矩阵

- 实矩阵

元素均为实数的矩阵

- 复矩阵

元素为复数的矩阵

- 非负矩阵

元素均为非负数的矩阵

- $n$  阶方阵

若矩阵  $\mathbf{A}$  的行数与列数都等于  $n$ ，则称  $\mathbf{A}$  为  $n$  阶方阵，记为  $\mathbf{A}_n$

- 同型矩阵

如果两个矩阵具有相同的行数与相同的列数，则称这两个矩阵为同型矩阵

- 零矩阵

所有元素均为零的矩阵，记为  $\mathbf{O}$

- $n$  阶单位矩阵

$$n \text{ 阶方阵 } \begin{bmatrix} 1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & 1 & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & 1 \end{bmatrix}, \text{ 记为 } \mathbf{E} = \mathbf{E}_n \text{ or } \mathbf{I} = \mathbf{I}_n$$

- 行矩阵 & 行向量

只有一行的矩阵  $\begin{bmatrix} a_1 & a_2 & \cdots & a_n \end{bmatrix}$ ，为避免元素混淆，也记为  $\begin{bmatrix} a_1, & a_2, & \cdots, & a_n \end{bmatrix}$

- 列矩阵 & 列向量

只有一列的矩阵  $\begin{bmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_m \end{bmatrix}$

- $n$  阶对角矩阵

$n$  阶方阵  $\begin{bmatrix} \lambda_1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & \lambda_2 & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & \lambda_n \end{bmatrix}$ ，也可记为  $\mathbf{A} = \text{diag}(\lambda_1, \lambda_2, \cdots, \lambda_n)$

- $n$  阶数量矩阵

当一个  $n$  阶对角矩阵  $\mathbf{A}$  的对角元素全部等于某一数  $a$  是，即  $\mathbf{A} = \text{diag}(a, a, \cdots, a) = a\mathbf{I}$

## 矩阵的运算

- 取负

设矩阵  $\mathbf{A} = (a_{ij})$ ，记  $-\mathbf{A} = (-a_{ij})$ ，称  $-\mathbf{A}$  为矩阵  $\mathbf{A}$  的负矩阵

- 加法

设有两  $m \times n$  的同型矩阵  $\mathbf{A} = (a_{ij})$  和  $\mathbf{B} = (b_{ij})$ ，矩阵  $\mathbf{A}$  与  $\mathbf{B}$  的和记作  $\mathbf{A} + \mathbf{B}$ ，规定为

$$\mathbf{A} + \mathbf{B} = (a_{ij} + b_{ij}) = \begin{bmatrix} a_{11} + b_{11} & a_{12} + b_{12} & \cdots & a_{1n} + b_{1n} \\ a_{21} + b_{21} & a_{22} + b_{22} & \cdots & a_{2n} + b_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} + b_{m1} & a_{m2} + b_{m2} & \cdots & a_{mn} + b_{mn} \end{bmatrix}$$

- 减法

由于  $\mathbf{A} + (-\mathbf{A}) = \mathbf{O}$ ，则可定义减法  $\mathbf{A} - \mathbf{B} = \mathbf{A} + (-\mathbf{B})$

- 数乘运算

数  $k$  与  $m \times n$  矩阵  $\mathbf{A}$  的乘积记作  $k\mathbf{A}$  或  $\mathbf{A}k$ ，定义为

$$k\mathbf{A} = \mathbf{A}k = (ka_{ij}) = \begin{bmatrix} ka_{11} & ka_{12} & \cdots & ka_{1n} \\ ka_{21} & ka_{22} & \cdots & ka_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ ka_{m1} & ka_{m2} & \cdots & ka_{mn} \end{bmatrix}$$

- 线性运算

矩阵的加法与数乘两种运算统称为矩阵的线性运算，它们满足规律

$$> \mathbf{A} + \mathbf{B} = \mathbf{B} + \mathbf{A}$$

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

$$> \mathbf{A} + \mathbf{O} = \mathbf{A}$$

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

$$> 1\mathbf{A} = \mathbf{A}$$

$$> k(l\mathbf{A}) = (kl)\mathbf{A}$$

$$> (k+l)\mathbf{A} = k\mathbf{A} + l\mathbf{A}$$

$$> k(\mathbf{A} + \mathbf{B}) = k\mathbf{A} + k\mathbf{B}$$

## • 乘法

设

$$\mathbf{A} = (a_{ij})_{m \times s} = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1s} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2s} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{ms} \end{bmatrix} \quad \mathbf{B} = (b_{ij})_{s \times n} = \begin{bmatrix} b_{11} & b_{12} & \cdots & b_{1n} \\ b_{21} & b_{22} & \cdots & b_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ b_{s1} & b_{s2} & \cdots & b_{sn} \end{bmatrix}$$

矩阵  $\mathbf{A}$  与矩阵  $\mathbf{B}$  的乘积记作  $\mathbf{AB}$ , 定义为

$$\mathbf{AB} = (c_{ij})_{m \times n} = \begin{bmatrix} c_{11} & c_{12} & \cdots & c_{1n} \\ c_{21} & c_{22} & \cdots & c_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ c_{m1} & c_{m2} & \cdots & c_{mn} \end{bmatrix} \quad \left( c_{ij} = \sum_{k=1}^s a_{ik} b_{kj} \right)$$

若  $\mathbf{C} = \mathbf{AB}$ , 则矩阵  $\mathbf{C}$  的元素  $c_{ij}$  即为矩阵  $\mathbf{A}$  第  $i$  行元素与矩阵  $\mathbf{B}$  第  $j$  行元素对应元素乘积之和, 即

$$c_{ij} = \begin{bmatrix} a_{i1} & a_{i2} & \cdots & a_{is} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} b_{1j} \\ b_{2j} \\ \vdots \\ b_{sj} \end{bmatrix} = a_{i1}b_{1j} + a_{i2}b_{2j} + \cdots + a_{is}b_{sj} = \sum_{k=1}^s a_{ik}b_{kj}$$

显然  $\mathbf{AB} \neq \mathbf{BA}$  (有时两者中只有一个有定义)

两非零矩阵的乘积可能为零矩阵, 故不能从  $\mathbf{AB} = \mathbf{O}$  得出  $\mathbf{A}$  or  $\mathbf{B} = \mathbf{O}$

矩阵乘法一般也不满足消去律, 即不能从  $\mathbf{AC} = \mathbf{BC}$  得出  $\mathbf{A} = \mathbf{B}$

矩阵乘法满足运算规则 (若有定义)

$$> (\mathbf{AB})\mathbf{C} = \mathbf{A}(\mathbf{BC})$$

$$> (\mathbf{A} + \mathbf{B})\mathbf{C} = \mathbf{AC} + \mathbf{BC}$$

$$> \mathbf{C}(\mathbf{A} + \mathbf{B}) = \mathbf{CA} + \mathbf{CB}$$

$$> k(\mathbf{AB}) = (k\mathbf{A})\mathbf{B} = \mathbf{A}(k\mathbf{B})$$

## • 可交换

如果两矩阵相乘, 有  $\mathbf{AB} = \mathbf{BA}$ , 则称矩阵  $\mathbf{A}$  与矩阵  $\mathbf{B}$  可交换, 简称  $\mathbf{A}$  与  $\mathbf{B}$  可换

(对于单位矩阵有  $\mathbf{I}_m \mathbf{A}_{m \times n} = \mathbf{A}_{m \times n} \mathbf{I}_n = \mathbf{A}_{m \times n}$ )

- 转置

把矩阵  $\mathbf{A}$  的行换成同序数的列所得到的新矩阵称为  $\mathbf{A}$  的转置矩阵，记作  $\mathbf{A}^T$  or  $\mathbf{A}'$

$$\text{即若 } \mathbf{A} = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} \end{bmatrix}, \text{ 则 } \mathbf{A}^T = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{21} & \cdots & a_{m1} \\ a_{12} & a_{22} & \cdots & a_{m2} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{1n} & a_{2n} & \cdots & a_{mn} \end{bmatrix}$$

矩阵的转置满足运算规则（若有定义）

$$\begin{aligned} &> (\mathbf{A}^T)^T = \mathbf{A} \\ &> (\mathbf{A} + \mathbf{B})^T = \mathbf{A}^T + \mathbf{B}^T \\ &> (k\mathbf{A})^T = k\mathbf{A}^T \\ &> (\mathbf{AB})^T = \mathbf{B}^T \mathbf{A}^T \end{aligned}$$

- 方阵的幂

设方阵  $\mathbf{A} = (a_{ij})_{n \times n}$ ，规定

$$\mathbf{A}^0 = \mathbf{I}, \mathbf{A}^k = \overbrace{\mathbf{A} \cdot \mathbf{A} \cdots \mathbf{A}}^{k \text{ of } \mathbf{A}}$$

矩阵的幂满足运算规则

$$\begin{aligned} &> \mathbf{A}^m \mathbf{A}^n = \mathbf{A}^{m+n} \\ &> (\mathbf{A}^m)^n = \mathbf{A}^{mn} \end{aligned}$$

- 方阵的行列式

由  $n$  阶方阵  $\mathbf{A}$  的元素所构成的行列式（各元素的位置不变），称为方阵  $\mathbf{A}$  的行列式，记作

$$|\mathbf{A}| \text{ or } \det \mathbf{A}$$

矩阵  $\mathbf{A}$  的行列式  $\det \mathbf{A}$  满足运算规则（其中  $\mathbf{A}$  与  $\mathbf{B}$  同为  $n$  阶方阵）

$$\begin{aligned} &> \det \mathbf{A}^T = \det \mathbf{A} \\ &> \det(k\mathbf{A}) = k^n \det \mathbf{A} \\ &> \det(\mathbf{AB}) = \det \mathbf{A} \det \mathbf{B} \\ &> \det(\mathbf{AB}) = \det(\mathbf{BA}) \end{aligned}$$

- 对称矩阵

设  $\mathbf{A}$  为  $n$  阶方阵，如果  $\mathbf{A}^T = \mathbf{A}$ ，即  $a_{ij} = a_{ji}$ ，则称  $\mathbf{A}$  为对称矩阵

- 反对称矩阵

设  $\mathbf{A}$  为  $n$  阶方阵，如果  $\mathbf{A}^T = -\mathbf{A}$ ，即  $a_{ij} = -a_{ji}$ ，则称  $\mathbf{A}$  为反对称矩阵

- 共轭矩阵

设  $\mathbf{A} = (a_{ij})$  为复矩阵，记  $\overline{\mathbf{A}} = (\overline{a_{ij}})$ ，其中  $\overline{a_{ij}}$  为  $a_{ij}$  的共轭复数，称  $\overline{\mathbf{A}}$  为  $\mathbf{A}$  的共轭矩阵

$$> \overline{\mathbf{A} + \mathbf{B}} = \overline{\mathbf{A}} + \overline{\mathbf{B}}$$

$$> \overline{\lambda \mathbf{A}} = \lambda \overline{\mathbf{A}}$$

$$> \overline{\mathbf{AB}} = \overline{\mathbf{A}} \overline{\mathbf{B}}$$

$$> \overline{(\mathbf{A}^T)} = (\overline{\mathbf{A}})^T$$

## 逆矩阵

对于一个  $n$  阶方阵  $\mathbf{A}$ ，如果存在一个  $n$  阶方阵  $\mathbf{B}$ ，使得  $\mathbf{AB} = \mathbf{BA} = \mathbf{I}$ ，则称方阵  $\mathbf{A}$  为可逆矩阵，而方阵  $\mathbf{B}$  称为  $\mathbf{A}$  的逆矩阵

若矩阵  $\mathbf{A}$  是可逆的，则  $\mathbf{A}$  的逆矩阵是唯一的，记为  $\mathbf{A}^{-1}$

如果  $n$  阶方阵  $\mathbf{A}$  的行列式  $\det \mathbf{A} \neq 0$ ，则称  $\mathbf{A}$  为非奇异的，否则称  $\mathbf{A}$  为奇异的

## 伴随矩阵与逆矩阵

行列式  $\det \mathbf{A}$  的各个元素的代数余子式  $A_{ij}$  所构成的矩阵

$$\mathbf{A}^* = \begin{bmatrix} A_{11} & A_{21} & \cdots & A_{n1} \\ A_{12} & A_{22} & \cdots & A_{n2} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ A_{1n} & A_{2n} & \cdots & A_{nn} \end{bmatrix}$$

称为矩阵  $\mathbf{A}$  的伴随矩阵

$n$  阶矩阵  $\mathbf{A}$  可逆的充分必要条件是其行列式  $\det \mathbf{A} \neq 0$ ，且当  $\mathbf{A}$  可逆时，有

$$\mathbf{A}^{-1} = \frac{1}{\det \mathbf{A}} \mathbf{A}^*$$

其中  $\mathbf{A}^*$  为  $\mathbf{A}$  的伴随矩阵

伴随矩阵的一个基本性质

$$\mathbf{AA}^* = \mathbf{A}^* \mathbf{A} = (\det \mathbf{A}) \mathbf{I}$$

## 逆矩阵的运算性质

- 若矩阵  $\mathbf{A}$  可逆，则  $\mathbf{A}^{-1}$  也可逆，且  $(\mathbf{A}^{-1})^{-1} = \mathbf{A}$
- 若矩阵  $\mathbf{A}$  可逆，数  $k \neq 0$ ，则  $(k\mathbf{A})^{-1} = \frac{1}{k} \mathbf{A}^{-1}$
- 两个同阶可逆矩阵  $\mathbf{A}$ ， $\mathbf{B}$  的乘积也是可逆矩阵，且  $(\mathbf{AB})^{-1} = \mathbf{B}^{-1} \mathbf{A}^{-1}$  ( $(\mathbf{A}_1 \mathbf{A}_2 \cdots \mathbf{A}_n)^{-1} = \mathbf{A}_n^{-1} \cdots \mathbf{A}_2^{-1} \mathbf{A}_1^{-1}$ )
- 若矩阵  $\mathbf{A}$  可逆，则  $\mathbf{A}^T$  也可逆，且有  $(\mathbf{A}^T)^{-1} = (\mathbf{A}^{-1})^T$
- 若矩阵  $\mathbf{A}$  可逆，则  $\det(\mathbf{A}^{-1}) = (\det \mathbf{A})^{-1}$

## 线性方程组的矩阵表示

对于线性方程组

[illegible]

其中  $A$  称为方程组的系数矩阵, 方程  $Ax = b$  称为矩阵方程

如果  $x_j = c_j$  是方程组的解，记列矩阵  $\boldsymbol{\eta} = \begin{bmatrix} c_1 \\ c_2 \\ \vdots \\ c_n \end{bmatrix}$ ，则  $\mathbf{A}\boldsymbol{\eta} = \mathbf{b}$  这是也称  $\boldsymbol{\eta}$  是矩阵方程的解；反之如果  $\boldsymbol{\eta}$  是矩阵方程

的解, 既有矩阵等式  $A\eta = b$  成立, 则  $x = \eta$ , 即  $x_j = c_j$  也是线性方程组的解

# 线性变换

变量  $x_1, x_2, \cdots, x_n$  与变量  $y_1, y_2, \cdots, y_m$  之间的关系式

[illegible]

称为从变量  $x_1, x_2, \dots, x_n$  到变量  $y_1, y_2, \dots, y_m$  的线性变换，其中  $a_{ij}$  为常数；线性变换的系数  $a_{ij}$  构成的矩阵  $A = (a_{ij})_{m \times n}$  称为线性变换的系数矩阵

若记  $\mathbf{A} = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} \end{bmatrix}$ ,  $\mathbf{x} = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix}$ ,  $\mathbf{y} = \begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_m \end{bmatrix}$ , 则线性变换关系是可表示为矩阵形式

$$\mathbf{y} = \mathbf{A}\mathbf{x}$$

当一线性变换的系数矩阵为单位矩阵  $I$  式, 线性变换  $y = Ix$  称为恒等变换, 因为  $x = Ix$

线性变换实际上构建了一种从矩阵  $x$  到矩阵  $Ax$  的矩阵变换关系  $x \rightarrow Ax$

## 矩阵方程

## 对标准矩阵方程

$$AX = B, \quad XA = B, \quad AXB = C$$

利用矩阵乘法的运算规律和逆矩阵的运算性质，可解出

$$\mathbf{X} = \mathbf{A}^{-1}\mathbf{B}, \quad \mathbf{X} = \mathbf{B}\mathbf{A}^{-1}, \quad \mathbf{X} = \mathbf{A}^{-1}\mathbf{C}\mathbf{B}^{-1}$$

而其它形式的矩阵方程，可以转化标准矩阵方程

## 矩阵多项式及其运算

设  $\varphi(x) = a_0 + a_1x + \cdots + a_mx^m$  为  $x$  的  $m$  次多项式， $\mathbf{A}$  为  $n$  阶矩阵，记

$$\varphi(\mathbf{A}) = a_0\mathbf{I} + a_1\mathbf{A} + \cdots + a_m\mathbf{A}^m$$

$\varphi(\mathbf{A})$  称为矩阵  $\mathbf{A}$  的  $m$  次多项式

$f(\mathbf{A})g(\mathbf{A}) = g(\mathbf{A})f(\mathbf{A})$  总是成立，从而  $\mathbf{A}$  的多项式可以像数  $x$  的多项式一样相乘或分解因式

如果  $\mathbf{A} = \mathbf{P}\mathbf{\Lambda}\mathbf{P}^{-1}$ ，则  $\mathbf{A}^k = \mathbf{P}\mathbf{\Lambda}^k\mathbf{P}^{-1}$ ，从而

$$\varphi(\mathbf{A}) = a_0\mathbf{I} + a_1\mathbf{A} + \cdots + a_m\mathbf{A}^m = \mathbf{P}\varphi(\mathbf{\Lambda})\mathbf{P}^{-1}$$

如果  $\mathbf{\Lambda} = \text{diag}(\lambda_1, \lambda_2, \cdots, \lambda_n)$  为对角矩阵，则

$$\mathbf{\Lambda}^k = \text{diag}(\lambda_1^k, \lambda_2^k, \cdots, \lambda_n^k)$$

从而  $\varphi(\mathbf{\Lambda}) = a_0\mathbf{I} + a_1\mathbf{\Lambda} + \cdots + a_m\mathbf{\Lambda} = \text{diag}(\varphi(\lambda_1), \varphi(\lambda_2), \cdots, \varphi(\lambda_n))$

## 分块矩阵

若将大矩阵  $\mathbf{A}$  用若干条纵线与横线分成多个小矩阵，每个小矩阵称为  $\mathbf{A}$  的子块，以子块为元素的形式上的矩阵称为分块矩阵

### 分块矩阵的运算

- 加法

若矩阵  $\mathbf{A}$  与  $\mathbf{B}$  的行数、列数均相同，且采用相同的分块方法，则  $\mathbf{A} + \mathbf{B}$  的每个分块是  $\mathbf{A}$  与  $\mathbf{B}$  中对应分块之和

- 数乘

设  $\mathbf{A}$  是一个分块矩阵， $k$  为一实数，则  $k\mathbf{A}$  的每个子块是  $k$  与  $\mathbf{A}$  中相应子块的数乘

- 乘法

两分块矩阵  $\mathbf{A}$  与  $\mathbf{B}$  的乘积依然按照普通矩阵的乘积进行运算，即把矩阵  $\mathbf{A}$  与  $\mathbf{B}$  中的子块当作数量来对待，但对于乘积  $\mathbf{AB}$ ， $\mathbf{A}$  的列划分必须与  $\mathbf{B}$  的行划分一致

- 转置

$$\text{设 } \mathbf{A} = \begin{bmatrix} \mathbf{A}_{11} & \cdots & \mathbf{A}_{1t} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ \mathbf{A}_{s1} & \cdots & \mathbf{A}_{st} \end{bmatrix}, \text{ 则 } \mathbf{A}^T = \begin{bmatrix} \mathbf{A}_{11}^T & \cdots & \mathbf{A}_{s1}^T \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ \mathbf{A}_{1t}^T & \cdots & \mathbf{A}_{st}^T \end{bmatrix}$$

## • 分块对角矩阵

若  $\mathbf{A}$  为  $n$  阶矩阵，若  $\mathbf{A}$  的分块矩阵实在对角线上有非零子块，其余子式都为零矩阵，且在对角线上的子块都是方阵，即

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} \mathbf{A}_1 & & \mathbf{O} \\ & \mathbf{A}_2 & \\ \mathbf{O} & & \ddots \\ & & & \mathbf{A}_s \end{bmatrix}$$

其中  $\mathbf{A}_i$  都是方阵，则称  $\mathbf{A}$  为分块对角矩阵

分块对角矩阵具有性质

– 若  $\det \mathbf{A}_i \neq 0$ ，则  $\det \mathbf{A} \neq 0$ ，且  $\det \mathbf{A} = \det \mathbf{A}_1 \mathbf{A}_2 \cdots \mathbf{A}_s$

–

$$\mathbf{A}^{-1} = \begin{bmatrix} \mathbf{A}_1^{-1} & & \mathbf{O} \\ & \mathbf{A}_2^{-1} & \\ \mathbf{O} & & \ddots \\ & & & \mathbf{A}_s \end{bmatrix}$$

– 同结构的分块对角矩阵的和、差、积、数乘及逆仍是分块对角矩阵，且运算表现为对应子块的运算

## • 分块上（下）三角矩阵

形如

$$\begin{bmatrix} \mathbf{A}_{11} & \mathbf{A}_{12} & \cdots & \mathbf{A}_{1s} \\ \mathbf{O} & \mathbf{A}_{22} & \cdots & \mathbf{A}_{2s} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \mathbf{O} & \mathbf{O} & \cdots & \mathbf{A}_{ss} \end{bmatrix} \quad \text{or} \quad \begin{bmatrix} \mathbf{A}_{11} & \mathbf{O} & \cdots & \mathbf{O} \\ \mathbf{A}_{21} & \mathbf{A}_{22} & \cdots & \mathbf{O} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \mathbf{A}_{s1} & \mathbf{A}_{s2} & \cdots & \mathbf{A}_{ss} \end{bmatrix}$$

的分块矩阵，分别称为分块上三角矩阵或分块下三角矩阵，其中  $\mathbf{A}_{pp}$  是方阵；同结构的分块上（下）三角矩阵的和、差、积、数乘及逆仍是分块上（下）三角形矩阵

## 矩阵的初等变换

矩阵的下列三种变换称为矩阵的初等行变换：

1. 交换矩阵的两行（交换  $i, j$  两行，记作  $r_i \leftrightarrow r_j$ ）
2. 以一个非零的数  $k$  乘矩阵的某一行（第  $i$  行乘数  $k$ ，记作  $kr_i$  或  $r_i \times k$ ）
3. 把矩阵的某一行的  $k$  倍加到另一行（第  $j$  行乘数  $k$  加到第  $i$  行，记为  $r_i + kr_j$ ）

矩阵的下列三种变换称为矩阵的初等列变换：

1. 交换矩阵的两列（交换  $i, j$  两列，记作  $c_i \leftrightarrow c_j$ ）
2. 以一个非零的数  $k$  乘矩阵的某一列（第  $i$  列乘数  $k$ ，记作  $kc_i$  或  $c_i \times k$ ）
3. 把矩阵的某一列的  $k$  倍加到另一列（第  $j$  列乘数  $k$  加到第  $i$  列，记为  $c_i + kc_j$ ）



初等行变换与初等列变换统称**初等变换**；初等变换的逆变换依然为初等变换，且变换类型相同

若矩阵  $A$  经过有限次的初等变换变成矩阵  $B$ ，则称矩阵  $A$  与  $B$  等价，记为

$$A \rightarrow B \text{ or } A \sim B$$

矩阵间的等价关系具有下列基本性质

- 自反性  $A \sim A$
- 对称性若  $A \sim B$ ，则  $B \sim A$
- 传递性若  $A \sim B$ ， $B \sim C$ ，则有  $A \sim C$

称满足下列条件的矩阵为**行阶梯形矩阵**

- 零行（元素均为零的行）位于矩阵的下方
- 各非零行的首个非零元（从左至右的第一个不为零的元素）的列标随行标的增大而严格增大（或说其列标一定不小于行标）

称满足下列条件的阶梯形矩阵为**行最简形矩阵**

- 各非零行的首个非零元都是 1
- 每个首行非零元所在列的其他元素均为 0

对于任意矩阵  $A$  经过有限次初等线性变换，均可化为**标准形矩阵**（一行最简形矩阵）

$$D = \begin{bmatrix} 1 & & & & \\ & \ddots & & & \\ & & 1 & & \\ & & & 0 & \\ & & & & \ddots \\ & & & & & 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \mathbf{E}_r & \mathbf{O}_{r \times (n-r)} \\ \mathbf{O}_{(m-r) \times r} & \mathbf{O}_{(m-r) \times (n-r)} \end{bmatrix}$$

任一矩阵  $A$  总可以经过有限次初等行变换后化为行阶梯形矩阵，并进而化为行最简形矩阵

如果  $A$  为  $n$  阶可逆矩阵，则矩阵  $A$  经过有限次初等变换可化为单位矩阵  $I$ ，即  $A \rightarrow I$

## 初等矩阵

对单位矩阵  $I$  施以一次初等变换得到的矩阵称为**初等矩阵**，三种初等变换分别对应着三种初等矩阵

1.  $I$  的第  $i, j$  行（列）互换得到的矩阵

$$I(i, j) = \begin{bmatrix} 1 & & & & & & \\ & \ddots & & & & & \\ & & 1 & & & & \\ & & & 0 & \cdots & \cdots & 1 \\ & & & \vdots & 1 & & \vdots \\ & & & \vdots & & \ddots & \vdots \\ & & & \vdots & & & 1 & \vdots \\ & & 1 & \cdots & \cdots & \cdots & 0 & \\ & & & & & & & 1 & \ddots \\ & & & & & & & & & 1 \end{bmatrix}$$

2.  $I$  的第  $i$  行（列）乘以非零数  $k$  得到的矩阵

$$I(i(k)) = \begin{bmatrix} 1 & & & & \\ & \ddots & & & \\ & & k & & \\ & & & \ddots & \\ & & & & 1 \end{bmatrix}$$

3.  $I$  的第  $j$  行乘以数  $k$  加到第  $i$  行上，或  $I$  的第  $i$  列乘以数  $k$  加到第  $j$  行上得到的矩阵

$$I(i \rightarrow j(k)) = \begin{bmatrix} 1 & & & & \\ & \ddots & & & \\ & & 1 & \cdots & k \\ & & & \ddots & \vdots \\ & & & & 1 & \\ & & & & & \ddots \\ & & & & & & 1 \end{bmatrix}$$

初等矩阵具有下列基本性质

- $I(i, j)^{-1} = I(i, j)$
- $I(i(k))^{-1} = I(i(k^{-1}))$
- $I(i \rightarrow j(k))^{-1} = I(i \rightarrow j(-k))$
- $\det I(i, j) = -1$
- $\det I(i(k)) = k$
- $\det I(i \rightarrow j(k)) = 1$

设  $A$  为一个  $m \times n$  矩阵，对  $A$  施行一次某种初等行（列）变换，相当一用同种的  $m$  ( $n$ ) 阶初等矩阵左（右）乘  $A$

## 利用初等变换求矩阵的逆

$n$  阶矩阵  $\mathbf{A}$  可逆的充分必要条件是  $\mathbf{A}$  可以表示为若干初等矩阵的乘积

因而求矩阵  $\mathbf{A}$  的逆矩阵  $\mathbf{A}^{-1}$  时，可构造  $n \times 2n$  矩阵  $[\mathbf{A} \quad \mathbf{I}]$ ，然后对其施以初等行变换将矩阵  $\mathbf{A}$  化为单位矩阵  $\mathbf{I}$ ，则上述初等行变换同时也将其中的单位矩阵  $\mathbf{I}$  化为  $\mathbf{A}^{-1}$ ，即

$$[\mathbf{A} \quad \mathbf{I}] \rightarrow [\mathbf{I} \quad \mathbf{A}^{-1}]$$

## 利用初等变换求解矩阵方程

设矩阵  $\mathbf{A}$  可逆，则求解矩阵方程  $\mathbf{AX} = \mathbf{B}$  等价于求矩阵  $\mathbf{X} = \mathbf{A}^{-1}\mathbf{B}$ ，为此构造矩阵  $[\mathbf{A} \quad \mathbf{B}]$ ，对其施以初等行变换将矩阵  $\mathbf{A}$  化为单位矩阵  $\mathbf{I}$ ，则上述初等变换矩阵同时将其中的矩阵  $\mathbf{B}$  化为  $\mathbf{A}^{-1}\mathbf{B}$ ，即

$$[\mathbf{A} \quad \mathbf{B}] \rightarrow [\mathbf{I} \quad \mathbf{A}^{-1}\mathbf{B}]$$

这样就给出了用初等变换求解矩阵方程  $\mathbf{AX} = \mathbf{B}$  的方法

同理，求解矩阵方程  $\mathbf{XA} = \mathbf{B}$  等价于计算矩阵  $\mathbf{BA}^{-1}$ ，亦可利用初等列变换求解矩阵  $\mathbf{BA}^{-1}$ ，即

$$\begin{bmatrix} \mathbf{A} \\ \mathbf{B} \end{bmatrix} \rightarrow \begin{bmatrix} \mathbf{I} \\ \mathbf{BA}^{-1} \end{bmatrix}$$

## 矩阵的秩 The Rank of Matrix

矩阵可经初等行变换化为行阶梯形矩阵，且行阶梯形矩阵所含非零行的行数时唯一确定的（而这个数就是矩阵的秩，介于其唯一性尚未证明，先用行列式定义矩阵的秩）

在  $m \times n$  矩阵  $\mathbf{A}$  中，任取  $k$  行  $k$  列，位于这些行列交叉处的  $k^2$  个元素，不改变它们在  $\mathbf{A}$  中的顺序而得到的  $k$  阶行列式，称为矩阵  $\mathbf{A}$  的  $k$  阶子式

设  $\mathbf{A}$  为  $m \times n$  矩阵，如果存在  $\mathbf{A}$  的  $r$  阶子式不为零，而任一  $r+1$  阶子式皆为零，则称数  $r$  为矩阵  $\mathbf{A}$  的秩，记为  $r(\mathbf{A})$ （或  $R(\mathbf{A})$ ），并规定零矩阵的秩等于零

### 性质

- 若矩阵  $\mathbf{A}$  中有某个  $s$  阶子式不为 0，则  $r(\mathbf{A}) \geq s$
- 若  $\mathbf{A}$  中所有  $t$  阶子式全为 0，则  $r(\mathbf{A}) < t$
- 若  $\mathbf{A}$  为  $m \times n$  矩阵，则  $0 \leq r(\mathbf{A}) \leq \min\{m, n\}$
- 当  $r(\mathbf{A}) = \min\{m, n\}$  时，称  $\mathbf{A}$  为满秩矩阵，否则称为降秩矩阵
- $r(\mathbf{A}) = r(\mathbf{A}^T)$
- $\max\{r(\mathbf{A}), r(\mathbf{B})\} \leq r(\mathbf{A}, \mathbf{B}) \leq r(\mathbf{A}) + r(\mathbf{B})$
- $r(\mathbf{A} + \mathbf{B}) \leq r(\mathbf{A}) + r(\mathbf{B})$
- $r(\mathbf{AB}) \leq \min\{r(\mathbf{A}), r(\mathbf{B})\}$
- 若  $\mathbf{A}_{m \times n} \mathbf{B}_{n \times l} = \mathbf{O}$ ，则  $r(\mathbf{A}) + r(\mathbf{B}) \leq n$

## 矩阵的秩的求法

若  $\mathbf{A} \rightarrow \mathbf{B}$  ( $\mathbf{A}$  经过有限次初等变换为  $\mathbf{B}$ ), 则  $r(\mathbf{A}) = r(\mathbf{B})$

用初等行变换把矩阵变成行阶梯形矩阵, 行阶梯形矩阵中非零行的行数就是该矩阵的秩

由矩阵的秩及满秩矩阵的定义, 显然, 若一个  $n$  阶矩阵  $\mathbf{A}$  是满秩的, 则  $\det \mathbf{A} \neq 0$ , 因而非奇异; 反之亦然