

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

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

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