

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

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

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

线性方程组的矩阵表示

对于线性方程组

[illegible]

若记 $\mathbf{A} = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} \end{bmatrix}$, $\mathbf{x} = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix}$, $\mathbf{b} = \begin{bmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_m \end{bmatrix}$, 则利用矩阵的乘法, 线性方程组可表示为

$$Ax = b$$

其中 \mathbf{A} 称为方程组的系数矩阵, 方程 $\mathbf{Ax} = \mathbf{b}$ 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

$$\begin{cases} y_1 = a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \cdots + a_{1n}x_n \\ y_2 = a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \cdots + a_{2n}x_n \\ \vdots \\ y_m = a_{m1}x_1 + a_{m2}x_2 + \cdots + a_{mn}x_n \end{cases}$$

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 $\mathbf{A} = (a_{ij})_{m \times n}$ 称为线性变换的系数矩阵

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

$$\boldsymbol{y} = \boldsymbol{Ax}$$

当一线性变换的系数矩阵为单位矩阵 \boldsymbol{I} 式，线性变换 $\boldsymbol{y} = \boldsymbol{Ix}$ 称为恒等变换，因为 $\boldsymbol{x} = \boldsymbol{Ix}$ 线性变换实际上构建了一种从矩阵 \boldsymbol{x} 到矩阵 \boldsymbol{Ax} 的矩阵变换关系 $\boldsymbol{x} \rightarrow \boldsymbol{Ax}$