

行列式

2017 年 10 月 19 日

目录

1	矩阵的定义	2
2	矩阵的计算	9
2.1	矩阵的加法	9
2.2	矩阵的数乘	9
2.3	矩阵的乘法	10
2.4	一些特殊矩阵及其运算	12
3	矩阵的转置、对称矩阵	16
4	逆矩阵	18
5	矩阵的初等变换与初等矩阵	22
6	矩阵分块	31

1 矩阵的定义

定义 1. 由 $m \times n$ 个数 $a_{ij} (i=1,2,\cdots,m; j=1,2,\cdots,n)$ 排成的 m 行 n 列的数表

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

称为 m 行 n 列矩阵, 简称 $m \times n$ 矩阵, 记作

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

这 $m \times n$ 个数称为 A 的元素, 数 a_{ij} 位于矩阵 A 的第 i 行第 j 列, 称为矩阵的 (i, j) 元。可简记为 (a_{ij}) 、 $(a_{ij})_{m \times n}$ 或 $A_{m \times n}$ 。

注 1. 对矩阵的定义, 需做以下几点说明:

- 元素是实数的矩阵称为实矩阵, 元素为复数的矩阵称为复矩阵;
- 行数与列数都等于 n 的矩阵称为 n 阶矩阵或 n 阶方阵。 n 阶矩阵 A 也记作 A_n ;
- 只有一行的矩阵

$$A = \begin{pmatrix} a_1 & a_2 & \cdots & a_n \end{pmatrix}$$

称为行矩阵, 又称行向量, 也记为

$$A = \begin{pmatrix} a_1, & a_2, & \cdots, & a_n \end{pmatrix};$$

- 只有一列的矩阵

$$A = \begin{pmatrix} a_1 \\ a_2 \\ \vdots \\ a_n \end{pmatrix}$$

称为列矩阵, 又称列向量。

- 两行矩阵的行数相等、列数也相等时, 称它们为同型矩阵。
- 如果 $A = (a_{ij})$ 和 $B = (b_{ij})$ 是同型矩阵, 且它们的对应元素相等, 即

$$a_{ij} = b_{ij} (i=1,2,\cdots,m; j=1,2,\cdots,n),$$

则称矩阵 A 与 B 相等, 记作

$$A = B.$$

- 元素都为 0 的矩阵称为零矩阵, 记作 O 。注意不同型的零矩阵是不同的。

接下来我们举几个例子介绍矩阵的应用。

$$A = \begin{matrix} & \begin{matrix} \text{商店 1} & \text{商店 2} & \text{商店 3} \end{matrix} \\ \begin{matrix} \text{产品 1} \\ \text{产品 2} \\ \text{产品 3} \\ \text{产品 4} \end{matrix} & \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} \\ a_{41} & a_{42} & a_{43} \end{pmatrix} \end{matrix}$$

$$B = \begin{matrix} & \begin{matrix} \text{单价} & \text{单件重量} \end{matrix} \\ \begin{matrix} \text{产品 1} \\ \text{产品 2} \\ \text{产品 3} \\ \text{产品 4} \end{matrix} & \begin{pmatrix} b_{11} & b_{12} \\ b_{21} & b_{22} \\ b_{31} & b_{32} \\ b_{41} & b_{42} \end{pmatrix} \end{matrix}$$

例 1.1. 某厂向三个商店发送四种产品的数量可列成矩阵

其中 a_{ij} 为工厂向第 j 店发送第 i 种产品的数量。这四种产品的单价及单件重量也可列成矩阵
其中 b_{i1} 为第 i 种产品的单价, b_{i2} 为第 i 种产品的单件重量。

例 1.2. 四个城市间的单向航线如图所示

若令

$$a_{ij} = \begin{cases} 1, & \text{从 } i \text{ 市到 } j \text{ 市有 } 1 \text{ 条单向航线,} \\ 0, & \text{从 } i \text{ 市到 } j \text{ 市没有单向航线,} \end{cases}$$

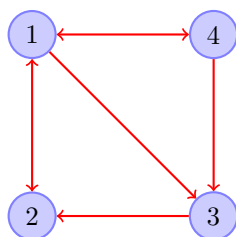
则该航线图可用矩阵表示为

例 1.3. 设变量 x_1, x_2, \dots, x_n 与变量 y_1, y_2, \dots, y_m 满足:

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

它表示一个从变量 x_1, x_2, \dots, x_n 到变量 y_1, y_2, \dots, y_m 的线性变换, 其系数 a_{ij} 构成矩阵 $A = (a_{ij})_{m \times n}$ 。

- 给定了线性变换 (1), 其系数矩阵也就确定。
- 反之, 若给出一个矩阵作为线性变换的系数矩阵, 则线性变换也就确定。
- 从这个意义上讲, 线性变换与矩阵之间存在一一对应的关系。



$$A = \begin{matrix} & \text{城市 1} & \text{城市 2} & \text{城市 3} & \text{城市 4} \\ \begin{matrix} \text{城市 1} \\ \text{城市 2} \\ \text{城市 3} \\ \text{城市 4} \end{matrix} & \begin{pmatrix} 0 & 1 & 1 & 1 \\ 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 1 & 0 & 1 & 0 \end{pmatrix} \end{matrix}$$

(1)、线性变换

$$\begin{cases} y_1 = x_1, \\ y_2 = x_2, \\ \vdots \\ y_n = x_n \end{cases}$$

称为恒等变换，它对应 n 阶方阵

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

该方阵称为 n 阶单位矩阵，简称单位阵。其 (i, j) 元为

$$\delta_{ij} = \begin{cases} 1, & i = j, \\ 0, & i \neq j. \end{cases}$$

(2)、线性变换

$$\begin{cases} y_1 = \lambda_1 x_1, \\ y_2 = \lambda_2 x_2, \\ \vdots \\ y_n = \lambda_n x_n \end{cases}$$

对应于 n 阶方阵

$$A = \begin{pmatrix} \lambda_1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & \lambda_2 & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & \lambda_n \end{pmatrix},$$

这种方阵称为对角矩阵，简称对角阵，记作

$$A = \text{diag}(\lambda_1, \lambda_2, \cdots, \lambda_n).$$

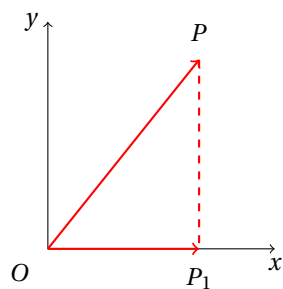
(3)、矩阵

$$\begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$$

所对应的线性变换为

$$\begin{cases} x_1 = x, \\ y_1 = 0 \end{cases}$$

是一个投影变换。



(4)、矩阵

$$\begin{pmatrix} \cos \varphi & -\sin \varphi \\ \sin \varphi & \cos \varphi \end{pmatrix}$$

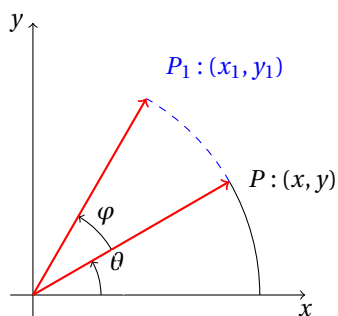
对应的线性变换

$$\begin{cases} x_1 = x \cos \varphi - y \sin \varphi, \\ y_1 = x \sin \varphi + y \cos \varphi, \end{cases}$$

设 $x = r \cos \theta, y = r \sin \theta$, 则

$$x_1 = r(\cos \varphi \cos \theta - \sin \varphi \sin \theta) = r \cos(\theta + \varphi),$$

$$y_1 = r(\sin \varphi \cos \theta + \cos \varphi \sin \theta) = r \sin(\theta + \varphi),$$



这表明经过上述变换, 将向量 OP 逆时针旋转 φ 角得到向量 OP_1 .

例 1.4. 求解线性方程组

$$\begin{cases} 2x_1 - 2x_2 + 6x_4 = -2 \\ 2x_1 - x_2 + 2x_3 + 4x_4 = -2 \\ 3x_1 - x_2 + 4x_3 + 4x_4 = -3 \\ 5x_1 - 3x_2 + x_3 + 20x_4 = -2 \end{cases}$$

解.

$$\begin{cases} x_1 - x_2 + 3x_4 = -1 \\ x_2 + 2x_3 - 2x_4 = 0 \\ 2x_2 + 4x_3 - 5x_4 = 0 \\ 2x_2 + x_3 + 5x_4 = 3 \end{cases}$$

$$\begin{cases} x_1 - x_2 + 3x_4 = -1 \\ x_2 + 2x_3 - 2x_4 = 0 \\ -x_4 = 0 \\ -3x_3 + 9x_4 = 3 \end{cases}$$

$$\left\{ \begin{array}{cccccc} x_1 & - & x_2 & & + & 3x_4 & = & -1 \\ & & x_2 & + & 2x_3 & - & 2x_4 & = & 0 \\ & & & - & 3x_3 & + & 9x_4 & = & 3 \\ & & & & & - & x_4 & = & 0 \end{array} \right.$$

$$\left\{ \begin{array}{cccccc} x_1 & - & x_2 & & + & 3x_4 & = & -1 \\ & & x_2 & + & 2x_3 & - & 2x_4 & = & 0 \\ & & & & x_3 & - & 3x_4 & = & -1 \\ & & & & & & x_4 & = & 0 \end{array} \right.$$

如此形状的方程组称为**阶梯形线性方程组**. 该方程组可写成矩阵形式 求解过程可表示为

$$\left(\begin{array}{c|c} A & b \end{array} \right) = \left(\begin{array}{cccc|c} 2 & -2 & 0 & 6 & -2 \\ 2 & -1 & 2 & 4 & -2 \\ 3 & -1 & 4 & 4 & -3 \\ 5 & -3 & 1 & 20 & -2 \end{array} \right)$$

图 1: 增广矩阵

$$\left(\begin{array}{c|c} A & b \end{array} \right) \xrightarrow{\underline{\underline{r_1 \div 2}}} \left(\begin{array}{cccc|c} 1 & -1 & 0 & 3 & -1 \\ 2 & -1 & 2 & 4 & -2 \\ 3 & -1 & 4 & 4 & -3 \\ 5 & -3 & 1 & 20 & -2 \end{array} \right)$$

$$\xrightarrow{\begin{array}{l} \underline{\underline{r_2 + (-2) \times r_1}} \\ \underline{\underline{r_3 + (-3) \times r_1}} \\ \underline{\underline{r_4 + (-5) \times r_1}} \end{array}} \left(\begin{array}{cccc|c} 1 & -1 & 0 & 3 & -1 \\ 0 & 1 & 2 & -2 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & -1 & 0 \\ 0 & 0 & -3 & 9 & 3 \end{array} \right)$$

$$\xrightarrow{\underline{\underline{r_3 \leftrightarrow r_4}}} \left(\begin{array}{cccc|c} 1 & -1 & 0 & 3 & -1 \\ 0 & 1 & 2 & -2 & 0 \\ 0 & 0 & -3 & 9 & 3 \\ 0 & 0 & 0 & -1 & 0 \end{array} \right)$$

$$\xrightarrow{\underline{\underline{r_3 \div (-3)}}} \left(\begin{array}{cccc|c} 1 & -1 & 0 & 3 & -1 \\ 0 & 1 & 2 & -2 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & -3 & -1 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & 0 \end{array} \right)$$

例 1.5. 求解线性方程组

$$\left\{ \begin{array}{ccccccccc} x_1 & - & x_2 & - & x_3 & & + & 3x_5 & = & -1 \\ 2x_1 & - & 2x_2 & - & x_3 & + & 2x_4 & + & 4x_5 & = & -2 \\ 3x_1 & - & 3x_2 & - & x_3 & + & 4x_4 & + & 5x_5 & = & -3 \\ x_1 & - & x_2 & + & x_3 & + & x_4 & + & 8x_5 & = & 2 \end{array} \right.$$

解. 其增广矩阵为

$$\left(A \mid b \right) = \left(\begin{array}{ccccc|c} 1 & -1 & -1 & 0 & 3 & -1 \\ 2 & -2 & -1 & 2 & 4 & -2 \\ 3 & -3 & -1 & 4 & 5 & -3 \\ 1 & -1 & 1 & 1 & 8 & 2 \end{array} \right)$$

求解过程可表示为:

$$\begin{aligned} \left(A \mid b \right) & \xrightarrow[r_4 + (-1) \times r_1]{r_2 + (-2) \times r_1, r_3 + (-3) \times r_1} \left(\begin{array}{ccccc|c} 1 & -1 & -1 & 0 & 3 & -1 \\ 0 & 0 & 1 & 2 & -2 & 0 \\ 0 & 0 & 2 & 4 & -4 & 0 \\ 0 & 0 & 2 & 1 & 5 & 3 \end{array} \right) \\ & \xrightarrow[r_3 + (-2) \times r_2]{r_3 + (-2) \times r_2} \left(\begin{array}{ccccc|c} 1 & -1 & -1 & 0 & 3 & -1 \\ 0 & 0 & 1 & 2 & -2 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & -3 & 9 & 3 \end{array} \right) \\ & \xrightarrow[r_3 \leftrightarrow r_4]{r_4 \div (-3)} \left(\begin{array}{ccccc|c} 1 & -1 & -1 & 0 & 3 & -1 \\ 0 & 0 & 1 & 2 & -2 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & -3 & -1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{array} \right) \end{aligned}$$

该矩阵称为行简化阶梯矩阵, 对应的线性方程组为

$$\begin{cases} x_1 - x_2 + 7x_5 = 1 \\ x_3 + 4x_5 = 2 \\ x_4 - 3x_5 = -1 \end{cases}$$

注 2. 该方程组有 5 个未知量, 其中 x_1, x_3, x_4 为基本未知量, x_2, x_5 为自由未知量。

任取 $x_2 = k_1, x_5 = k_2$, 可得线性方程组的全部解

$$\begin{cases} x_1 = 1 + k_1 - 7k_2, \\ x_2 = k_1, \\ x_3 = 2 - 4k_2, \\ x_4 = -1 + 3k_2, \\ x_5 = k_2. \end{cases}$$

例 1.6. 解线性方程组

$$\begin{cases} x_1 + x_2 + x_3 = 1, \\ x_1 + 2x_2 - 5x_3 = 2, \\ 2x_1 + 3x_2 - 4x_3 = 5. \end{cases}$$

$$\left(\begin{array}{ccc|c} 1 & 1 & 1 & 1 \\ 1 & 2 & -5 & 2 \\ 2 & 3 & -4 & 5 \end{array} \right) \xrightarrow[r_3+(-2)\times r_1]{r_2+(-1)\times r_1} \left(\begin{array}{ccc|c} 1 & 1 & 1 & 1 \\ 0 & 1 & -6 & 1 \\ 0 & 1 & -6 & 3 \end{array} \right) \xrightarrow{r_3+(-1)\times r_2} \left(\begin{array}{ccc|c} 1 & 1 & 1 & 1 \\ 0 & 1 & -6 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 2 \end{array} \right)$$

解. 由第三行可以看出, 该线性方程组无解。

- 含有矛盾方程而无解的方程组称为**不相容方程组**;
- 有解的方程组称为**相容方程组**;
- **多余方程**。

对于一般的线性方程组

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

其增广矩阵为 对于以上增广矩阵, 总是可以经过一系列的变换将其化成 其中 $c_{ii} = 1$ ($i = 1, 2, \dots, r$)。

$$\left(\begin{array}{cccc|c} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} & b_1 \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} & b_2 \\ \vdots & \vdots & & \vdots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} & b_m \end{array} \right) \Rightarrow \left(\begin{array}{cccc|cccc|c} c_1 & 0 & \cdots & 0 & c_{1,r+1} & \cdots & c_{1n} & d_1 \\ 0 & c_2 & \cdots & 0 & c_{2,r+1} & \cdots & c_{2n} & d_2 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots & & \vdots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & c_{rr} & c_{r,r+1} & \cdots & c_{rn} & d_r \\ 0 & 0 & \cdots & 0 & 0 & \cdots & 0 & d_{r+1} \\ 0 & 0 & \cdots & 0 & 0 & \cdots & 0 & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots & & \vdots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & 0 & 0 & \cdots & 0 & 0 \end{array} \right)$$

对应线性方程组解的情况如下:

- 1 线性方程组有解 $\Leftrightarrow d_{r+1} = 0$;

- 2 在有解的情况下:

— 当 $r = n$ 时, 有唯一解 $x_1 = d_1, x_2 = d_2, \dots, x_n = d_n$;

– 当 $r < n$ 时, 有无穷多解

$$\begin{cases} x_1 &= d_1 - c_{1,r+1}k_1 - \cdots - c_{1n}k_{n-r}, \\ x_2 &= d_2 - c_{2,r+1}k_1 - \cdots - c_{2n}k_{n-r}, \\ &\vdots \\ x_r &= d_r - c_{r,r+1}k_1 - \cdots - c_{rn}k_{n-r}, \\ x_{r+1} &= k_1, \\ &\vdots \\ x_n &= k_{n-r}. \end{cases}$$

2 矩阵的计算

2.1 矩阵的加法

定义 2 (矩阵的加法). 设有两个 $m \times n$ 矩阵 $A = (a_{ij})$ 和 $B = (b_{ij})$, 则矩阵 A 与 B 之和记为 $A+B$, 规定为

$$A+B = \begin{pmatrix} a_{11}+b_{11} & a_{12}+b_{12} & \cdots & a_{1n}+b_{1n} \\ a_{21}+b_{21} & a_{22}+b_{22} & \cdots & a_{2n}+b_{2n} \\ \cdots & \cdots & & \cdots \\ a_{n1}+b_{n1} & a_{n2}+b_{n2} & \cdots & a_{nn}+b_{nn} \end{pmatrix}$$

注 3. 只有当两个矩阵同型时才能进行加法运算。

矩阵加法的运算律:

(i) $A+B = B+A$;

(ii) $(A+B)+C = A+(B+C)$

设 $A = (a_{ij})$, 称

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

为 A 的负矩阵, 显然有

$$A+(-A) = \mathbf{0}.$$

由此规定矩阵的减法为

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

2.2 矩阵的数乘

定义 3 (矩阵的数乘). 数 k 与矩阵 A 的乘积记作 kA 或 Ak , 规定为

$$kA = \begin{pmatrix} ka_{11} & ka_{12} & \cdots & ka_{1n} \\ ka_{21} & ka_{22} & \cdots & ka_{2n} \\ \cdots & \cdots & & \cdots \\ ka_{m1} & ka_{m2} & \cdots & ka_{mn} \end{pmatrix}$$

注 4. 用数 k 乘一个矩阵, 需要把数 k 乘矩阵的每一个元素, 这与行列式的数乘性质不同。

矩阵数乘的运算律：

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

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

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

矩阵加法与矩阵数乘统称为矩阵的线性运算

2.3 矩阵的乘法

设有两个线性变换

$$\begin{cases} y_1 = a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + a_{13}x_3, \\ y_2 = a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + a_{23}x_3, \end{cases} \quad (2)$$

$$\begin{cases} x_1 = b_{11}t_1 + b_{12}t_2, \\ x_2 = b_{21}t_1 + b_{22}t_2, \\ x_3 = b_{31}t_1 + b_{32}t_2, \end{cases} \quad (3)$$

若想求从 t_1, t_2 到 y_1, y_2 的线性变换，可将 (3) 代入 (2)，便得

$$\begin{cases} y_1 = (a_{11}b_{11} + a_{12}b_{21} + a_{13}b_{31})t_1 + (a_{11}b_{12} + a_{12}b_{22} + a_{13}b_{32})t_2, \\ y_2 = (a_{21}b_{11} + a_{22}b_{21} + a_{23}b_{31})t_1 + (a_{21}b_{12} + a_{22}b_{22} + a_{23}b_{32})t_2. \end{cases} \quad (4)$$

线性变换 (4) 可看成是先作线性变换 (3) 再作线性变换 (2) 的结果。把线性变换 (4) 叫做线性变换 (2) 和 (3) 的乘积，相应地把线性变换 (4) 对应的矩阵定义为线性变换 (2) 与 (3) 所对应矩阵的乘积，即

$$\begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} b_{11} & b_{12} \\ b_{21} & b_{22} \\ b_{31} & b_{32} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a_{11}b_{11} + a_{12}b_{21} + a_{13}b_{31} & a_{11}b_{12} + a_{12}b_{22} + a_{13}b_{32} \\ a_{21}b_{11} + a_{22}b_{21} + a_{23}b_{31} & a_{21}b_{12} + a_{22}b_{22} + a_{23}b_{32} \end{pmatrix}$$

定义 4 (矩阵乘法). 设 A 为 $m \times n$ 矩阵, B 为 $n \times s$ 矩阵, 即

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} \end{pmatrix}, \quad B = \begin{pmatrix} b_{11} & b_{12} & \cdots & b_{1s} \\ b_{21} & b_{22} & \cdots & b_{2s} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ b_{n1} & b_{n2} & \cdots & b_{ns} \end{pmatrix}$$

则 A 与 B 之乘积 AB (记为 $C = (c_{ij})$) 为 $m \times s$ 矩阵, 且

$$c_{ij} = c_{i1}b_{1j} + c_{i2}b_{2j} + \cdots + c_{in}b_{nj} = \sum_{k=1}^n a_{ik}b_{kj}.$$

注 5. 两个矩阵 A 与 B 相乘有意义的前提是 A 的列数等于 B 的行数。

例 2.1. 求矩阵 $A = \begin{pmatrix} 1 & 2 & -1 \\ -1 & 3 & 4 \\ 1 & 1 & 1 \end{pmatrix}$ 与 $B = \begin{pmatrix} 5 & 6 \\ -5 & -6 \\ 6 & 0 \end{pmatrix}$ 的乘积 AB

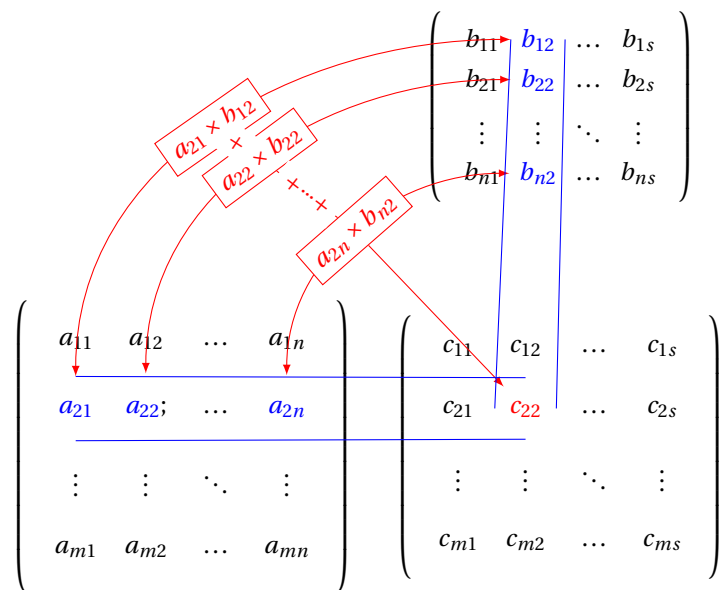


图 2: 矩阵乘法示意图

解.

$$\mathbf{AB} = \begin{pmatrix} 1 \times 5 + 2 \times (-5) + (-1) \times 6 & 1 \times 6 + 2 \times (-6) + (-1) \times 0 \\ (-1) \times 5 + 3 \times (-5) + 4 \times 6 & (-1) \times 6 + 3 \times (-6) + 4 \times 0 \\ 1 \times 5 + 1 \times (-5) + 1 \times 6 & 1 \times 6 + 1 \times (-6) + 1 \times 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -11 & -6 \\ 4 & -24 \\ 6 & 0 \end{pmatrix}$$

例 2.2. 设

$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} a_1 \\ a_2 \\ \vdots \\ a_n \end{pmatrix}, \quad \mathbf{B} = \begin{pmatrix} b_1 & b_2 & \cdots & b_n \end{pmatrix}$$

计算 \mathbf{AB} 与 \mathbf{BA} .

解.

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

$$\mathbf{BA} = \begin{pmatrix} b_1 & b_2 & \cdots & b_n \end{pmatrix} \begin{pmatrix} a_1 \\ a_2 \\ \vdots \\ a_n \end{pmatrix} = a_1 b_1 + a_2 b_2 + \cdots + a_n b_n.$$

例 2.3. 设

$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} a & a \\ -a & -a \end{pmatrix}, \quad \mathbf{B} = \begin{pmatrix} b & -b \\ -b & b \end{pmatrix}, \quad \mathbf{C} = \begin{pmatrix} -1 & 1 \\ 1 & -1 \end{pmatrix}$$

计算 \mathbf{AB} , \mathbf{AC} 和 \mathbf{BA} .

解.

$$\mathbf{AB} = \mathbf{AC} = \begin{pmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$$

$$BA = \begin{pmatrix} 2ab & 2ab \\ -2ab & -2ab \end{pmatrix}$$

由以上例题可以看出一些结论：

1 矩阵乘法不满足交换律。

若 $AB \neq BA$ ，则称 **A** 与 **B** 不可交换。

若 $AB = BA$ ，则称 **A** 与 **B** 可交换。

2 $AB = 0 \not\Rightarrow A = 0$ 或 $B = 0$

$$A \neq 0 \text{ 且 } B \neq 0 \xrightarrow{\text{有可能}} AB = 0$$

3 矩阵乘法不满足消去律，即当 $A \neq 0$ 时，

$$AB = AC \not\Rightarrow B = C$$

当 **A** 为非奇异矩阵，即 $|A| \neq 0$ 时，

$$AB = 0 \Rightarrow B = 0; \quad AB = AC \Rightarrow B = C.$$

矩阵乘法的运算律：

(i) 结合律

$$(AB)C = A(BC)$$

(ii) 数乘结合律

$$k(AB) = (kA)B = A(kB)$$

(iii) 左结合律

$$A(B + C) = AB + AC$$

右结合律

$$(B + C)A = BA + CA$$

2.4 一些特殊矩阵及其运算

定义 5 (单位矩阵与数量矩阵). 1 主对角元全为 1 ，其余元素全为零的 n 阶方阵，称为 n 阶**单位矩阵**，记为 I_n, I, E

$$I_n = \begin{pmatrix} 1 & & & \\ & 1 & & \\ & & \ddots & \\ & & & 1 \end{pmatrix}$$

2 主对角元全为非零数 k ，其余元素全为零的 n 阶方阵，称为 n 阶数量矩阵，记为 kI_n, kI, kE

$$kI_n = \begin{pmatrix} k & & & \\ & k & & \\ & & \ddots & \\ & & & k \end{pmatrix} (k \neq 0)$$

注 6. 1 单位阵在矩阵乘法中的作用相当于数 1 在数的乘法中的作用。

2 一些等式：

$$(kI)A = k(IA) = kA, \quad A(kI) = k(AI) = kA.$$

定义 6 (对角矩阵). 非对角元皆为零的 n 阶方阵称为 n 阶对角矩阵，记作 Λ ，即

$$\Lambda = \begin{pmatrix} \lambda_1 & & & \\ & \lambda_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & \lambda_n \end{pmatrix}$$

或记作 $\text{diag}(\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n)$.

注 7. 1 用对角阵 Λ 左乘 A ，就是用 $\lambda_i (i=1, \dots, n)$ 乘 A 中第 i 行的每个元素；

$$\begin{pmatrix} \lambda_1 & & & \\ & \lambda_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & \lambda_n \end{pmatrix} \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \lambda_1 a_{11} & \lambda_1 a_{12} & \cdots & \lambda_1 a_{1n} \\ \lambda_2 a_{21} & \lambda_2 a_{22} & \cdots & \lambda_2 a_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ \lambda_n a_{n1} & \lambda_n a_{n2} & \cdots & \lambda_n a_{nn} \end{pmatrix}$$

2 用对角阵 Λ 右乘 A ，就是用 $\lambda_i (i=1, \dots, n)$ 乘 A 中第 i 列的每个元素，即

$$\begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \lambda_1 & & & \\ & \lambda_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & \lambda_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \lambda_1 a_{11} & \lambda_2 a_{12} & \cdots & \lambda_n a_{1n} \\ \lambda_1 a_{21} & \lambda_2 a_{22} & \cdots & \lambda_n a_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ \lambda_1 a_{n1} & \lambda_2 a_{n2} & \cdots & \lambda_n a_{nn} \end{pmatrix}$$

定义 7 (三角矩阵). 1 主对角线以上的元素全为零的 n 阶方阵称为上三角矩阵 ($a_{ij} = 0, i > j$)

$$\begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ & & \ddots & \vdots \\ & & & a_{nn} \end{pmatrix}$$

2 主对角线以下的元素全为零的 n 阶方阵称为下三角矩阵 ($a_{ij} = 0, i < j$)

$$\begin{pmatrix} a_{11} & & & \\ a_{21} & a_{22} & & \\ \vdots & \vdots & \ddots & \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{pmatrix}$$

例 2.4. 证明：两个上三角矩阵的乘积仍为上三角矩阵。

证明. 设

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

令 $C = AB = (c_{ij})$, 则当 $i > j$ 时,

$$c_{ij} = \sum_{k=1}^n a_{ik} b_{kj} = \sum_{k=1}^{i-1} a_{ik} b_{kj} + \sum_{k=i}^n a_{ik} b_{kj} = \sum_{k=1}^{i-1} \underbrace{a_{ik}}_{\downarrow 0} b_{kj} + \sum_{k=i}^n a_{ik} \underbrace{b_{kj}}_{\downarrow 0} = 0.$$

□

注 8. 两个下三角矩阵的乘积仍是下三角矩阵。

设线性方程组

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

第 i 个方程可表示为

$$\begin{pmatrix} a_{i1} & a_{i2} & \cdots & a_{in} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} = b_i, \quad i = 1, 2, \dots, n.$$

因此上述线性方程组可表示为

$$\underbrace{\begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{pmatrix}}_A \underbrace{\begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}}_x = \underbrace{\begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_n \end{pmatrix}}_b, \quad Ax = b.$$

定理 1. 设 A, B 是两个 n 阶方阵, 则

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

证明. 设 $A = (a_{ij})_{n \times n}$, $B = (b_{ij})_{n \times n}$, 则

$$|A||B| = \begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} & 0 & 0 & \cdots & 0 \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} & 0 & 0 & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & & \vdots & \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} & 0 & 0 & \cdots & 0 \\ -1 & 0 & \cdots & 0 & b_{11} & b_{12} & \cdots & b_{1n} \\ 0 & -1 & \cdots & 0 & b_{21} & b_{22} & \cdots & b_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots & \vdots & \vdots & & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & -1 & b_{n1} & b_{n2} & \cdots & b_{nn} \end{vmatrix}$$

$$\xrightarrow[\substack{r_1 + a_{1i}r_{n+i} \\ i=1, \dots, n}]{\substack{r_1 + a_{1i}r_{n+i} \\ i=1, \dots, n}} \begin{vmatrix} 0 & 0 & \cdots & 0 & c_{11} & c_{12} & \cdots & c_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} & 0 & 0 & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & & \vdots & \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} & 0 & 0 & \cdots & 0 \\ -1 & 0 & \cdots & 0 & b_{11} & b_{12} & \cdots & b_{1n} \\ 0 & -1 & \cdots & 0 & b_{21} & b_{22} & \cdots & b_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots & \vdots & \vdots & & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & -1 & b_{n1} & b_{n2} & \cdots & b_{nn} \end{vmatrix}$$

仿照上述步骤, 可将行列式的左上角元素全消为零, 即得

$$|A||B| = \begin{vmatrix} A & 0 \\ -I & B \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} 0 & AB \\ -I & B \end{vmatrix} = (-1)^n \begin{vmatrix} AB & 0 \\ B & -I \end{vmatrix}$$

$$= (-1)^n |AB| | -I_n | = (-1)^n |AB| (-1)^n$$

$$= |AB|.$$

□

例 2.5. 设

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{pmatrix}, \quad A^* = \begin{pmatrix} A_{11} & A_{21} & \cdots & A_{n1} \\ A_{12} & A_{22} & \cdots & A_{n2} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ A_{1n} & A_{2n} & \cdots & A_{nn} \end{pmatrix}$$

其中 A_{ij} 是行列式 $|A|$ 中元素 a_{ij} 的代数余子式。证明: 当 $|A| \neq 0$ 时, $|A^*| = |A|^{n-1}$.

证明. 设 $AA^* = C = (c_{ij})$, 其中

$$c_{ij} = a_{i1}A_{j1} + a_{i2}A_{j2} + \cdots + a_{in}A_{jn} = \delta_{ij}|A|$$

于是

$$AA^* = \begin{pmatrix} |A| & & & \\ & |A| & & \\ & & \ddots & \\ & & & |A| \end{pmatrix} = |A|I_n,$$

因此,

$$|A||A^*| = |AA^*| = |A|^n,$$

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

□

定义 8 (矩阵幂). 设 A 是 n 阶矩阵, k 个 A 的连乘积称为 A 的 k 次幂, 记作 A^k , 即

$$A^k = \underbrace{A A \cdots A}_k$$

矩阵幂的运算律:

1 当 m, k 为正整数时,

$$A^m A^k = A^{m+k}, \quad (A^m)^k = A^{mk}.$$

2 当 AB 不可交换时, 一般情况下,

$$(AB)^k \neq A^k B^k$$

3 当 AB 可交换时,

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

定义 9 (矩阵多项式). 设 $f(x) = a_k x^k + a_{k-1} x^{k-1} + \cdots + a_1 x + a_0$ 是 x 的 k 次多项式, A 是 n 阶矩阵, 则

$$f(A) = a_k A^k + a_{k-1} A^{k-1} + \cdots + a_1 A + a_0 I$$

称为矩阵 A 的 k 次多项式。

注 9. 1 若 $f(x), g(x)$ 为多项式, A, B 皆是 n 阶矩阵, 则

$$f(A)g(A) = g(A)f(A).$$

2 当 AB 不可交换时, 一般

$$f(A)g(B) \neq g(B)f(A)$$

3 矩阵的转置、对称矩阵

定义 10 (转置矩阵). 把一个 $m \times n$ 矩阵

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

的行列互换得到的一个 $n \times m$ 矩阵, 称之为 A 的转置矩阵, 记为 A^T 或 A' , 即

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

定理 2 (矩阵转置的运算律). (i) $(A^T)^T = A$

$$(ii) (A+B)^T = A^T + B^T$$

$$(iii) (kA)^T = kA^T$$

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

证明. 只证 (iv). 设 $A = (a_{ij})_{m \times n}$, $B = (b_{ij})_{n \times s}$, $A^T = (a_{ij}^T)_{n \times m}$, $B^T = (b_{ij}^T)_{s \times n}$, 注意到

$$a_{ij} = a_{ji}^T, b_{ij} = b_{ji}^T,$$

有

$$(B^T A^T)_{ji} = \sum_{k=1}^n b_{jk}^T a_{ki}^T = \sum_{k=1}^n a_{ik} b_{kj} = (AB)_{ij} = (AB)_{ji}^T,$$

于是 $(AB)^T = B^T A^T$. □

定义 11 (对称矩阵、反对称矩阵). 设

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

是一个 n 阶矩阵.

1 如果

$$a_{ij} = a_{ji},$$

则称 A 为对称矩阵;

2 如果

$$a_{ij} = -a_{ji},$$

则称 A 为反对称矩阵。

注 10. 关于对称矩阵与反对称矩阵, 有如下性质:

1. A 为对称矩阵的充分必要条件是 $A^T = A$;
2. A 为反对称矩阵的充分必要条件是 $A^T = -A$;
3. 反对称矩阵的主对角元全为零。
4. 奇数阶反对称矩阵的行列式为零。
5. 任何一个方阵都可表示成一个对称矩阵与一个反对称矩阵的和。

设 A 为一 n 阶方阵, 则

$$A = \frac{A + A^T}{2} + \frac{A - A^T}{2}$$

容易验证 $\frac{A + A^T}{2}$ 为对称阵, $\frac{A - A^T}{2}$ 为反对称阵。

6. 对称矩阵的乘积不一定为对称矩阵。

若 A 与 B 均为对称矩阵, 则 AB 对称的充分必要条件是 AB 可交换。

例 3.1. 设 A 是一个 $m \times n$ 矩阵, 则 $A^T A$ 和 AA^T 都是对称矩阵。

证明.

$$(A^T A)^T = A^T (A^T)^T = A^T A, \quad (AA^T)^T = (A^T)^T A^T = AA^T$$

□

例 3.2. 设 A 为 n 阶反对称矩阵, B 为 n 阶对称矩阵, 则 $AB + BA$ 为 n 阶反对称矩阵。

证明.

$$(AB + BA)^T = (AB)^T + (BA)^T = B^T A^T + A^T B^T = B(-A) + (-A^T)B = -(AB + BA).$$

□

4 逆矩阵

给定一个从 \mathbf{x} 到 \mathbf{y} 的线性变换

$$\mathbf{y} = \mathbf{A}\mathbf{x} \quad (5)$$

即

$$\begin{cases} y_1 = a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \cdots + a_{1n}x_n \\ y_2 = a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \cdots + a_{2n}x_n \\ \dots\dots\dots \\ y_n = a_{n1}x_1 + a_{n2}x_2 + \cdots + a_{nn}x_n \end{cases}$$

用 \mathbf{A} 的伴随阵 \mathbf{A}^* 左乘 (5), 得

$$\mathbf{A}^* \mathbf{y} = \mathbf{A}^* \mathbf{A} \mathbf{x} = |\mathbf{A}| \mathbf{x}.$$

当 $|\mathbf{A}| \neq 0$ 时, 有

$$\mathbf{x} = \frac{1}{|\mathbf{A}|} \mathbf{A}^* \mathbf{y}.$$

记

$$\mathbf{B} = \frac{1}{|\mathbf{A}|} \mathbf{A}^*,$$

则上式可记为

$$\mathbf{x} = \mathbf{B}\mathbf{y}, \quad (6)$$

它表示一个从 \mathbf{y} 到 \mathbf{x} 的线性变换, 称为线性变换 (5) 的逆变换。

注 11. \mathbf{A} 与 \mathbf{B} 的关系:

1. 将 (6) 代入 (5)

$$\mathbf{y} = \mathbf{A}(\mathbf{B}\mathbf{y}) = (\mathbf{A}\mathbf{B})\mathbf{y}$$

可见 $\mathbf{A}\mathbf{B}$ 为恒等变换对应的矩阵, 故

$$\mathbf{A}\mathbf{B} = \mathbf{I}.$$

2. 将 (5) 代入 (6)

$$\mathbf{x} = \mathbf{B}(\mathbf{A}\mathbf{x}) = (\mathbf{B}\mathbf{A})\mathbf{x}$$

可见 $\mathbf{B}\mathbf{A}$ 为恒等变换对应的矩阵, 故

$$\mathbf{B}\mathbf{A} = \mathbf{I}.$$

$$\mathbf{A}\mathbf{B} = \mathbf{B}\mathbf{A} = \mathbf{I}.$$

定义 12 (逆矩阵). 对于 n 阶矩阵 \mathbf{A} , 如果有一个 n 阶矩阵 \mathbf{B} , 使

$$\mathbf{A}\mathbf{B} = \mathbf{B}\mathbf{A} = \mathbf{I}.$$

则称 \mathbf{A} 是可逆的, 并把 \mathbf{B} 称为 \mathbf{A} 的逆矩阵。

注 12. 1. 可逆矩阵与其逆矩阵为同阶方阵。

2. \mathbf{A} 与 \mathbf{B} 地位相等, 也可称 \mathbf{A} 为 \mathbf{B} 的逆矩阵。

定理 3. 若 \mathbf{A} 可逆, 则 \mathbf{A} 的逆阵惟一。

证明.

□

A 的矩阵记作 A^{-1} , 即

$$AB = BA = I \Rightarrow B = A^{-1}.$$

定理 4. 若 A 可逆, 则 $|A| \neq 0$.

证明. □

定义 13. 代数余子式矩阵, 伴随矩阵 设 $A = (a_{ij})_{n \times n}$, A_{ij} 为行列式 $|A|$ 中元素 a_{ij} 的代数余子式, 称

$$\text{cof}A = (A_{ij})_{n \times n}$$

为 A 的代数余子式矩阵, 并称 $\text{cof}A$ 的转置矩阵为 A 的伴随矩阵, 记为 A^* , 即

$$A^* = (\text{cof}A)^T = \begin{pmatrix} A_{11} & A_{21} & \cdots & A_{n1} \\ A_{12} & A_{22} & \cdots & A_{n2} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ A_{1n} & A_{2n} & \cdots & A_{nn} \end{pmatrix}$$

之前已证

$$AA^* = |A|I$$

同理可证

$$A^*A = |A|I$$

定理 5. 若 $|A| \neq 0$, 则 A 可逆, 且

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

证明. □

该定理提供了求 A^{-1} 的一种方法。

推论 1. 若 $AB = I$ (或 $BA = I$), 则

$$B = A^{-1}.$$

证明. □

该推论告诉我们, 判断 B 是否为 A 的逆, 只需验证 $AB = I$ 或 $BA = I$ 的一个等式成立即可。

定义 14 (奇异阵与非奇异阵). 当 $|A| = 0$ 时, A 称为奇异矩阵, 否则称为非奇异矩阵。

注 13. 可逆矩阵就是非奇异矩阵。

定理 6. 可逆矩阵有如下运算规律:

1 若 A 可逆, 则 A^{-1} 亦可逆, 且

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

2 若 A 可逆, $k \neq 0$, 则 kA 可逆, 且

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

3 若 A, B 为同阶矩阵且均可逆, 则 AB 可逆, 且

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

若 A_1, A_2, \dots, A_m 皆可逆, 则

$$(A_1 A_2 \cdots A_m)^{-1} = A_m^{-1} \cdots A_2^{-1} A_1^{-1}$$

4 若 A 可逆, 则 A^T 亦可逆, 且

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

5 若 A 可逆, 则

$$|A^{-1}| = |A|^{-1}.$$

例 4.1. 已知 $A = \begin{pmatrix} a & b \\ c & d \end{pmatrix}$, 求 A^{-1} 。

解.

$$|A| = ad - bc, \quad |A^*| = \begin{pmatrix} d & -b \\ -c & a \end{pmatrix}$$

1 当 $|A| = ad - bc = 0$ 时, 逆阵不存在;

2 当 $|A| = ad - bc \neq 0$ 时,

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

例 4.2. 求方阵 $A = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 2 & 2 & 1 \\ 3 & 4 & 3 \end{pmatrix}$ 的逆阵。

解. $|A| = 2$, 故 A 可逆。计算 A 的余子式

$$\begin{aligned} M_{11} &= 2 & M_{12} &= 3 & M_{13} &= 2 \\ M_{21} &= -6 & M_{22} &= -6 & M_{23} &= -2 \\ M_{31} &= -4 & M_{32} &= -5 & M_{33} &= -2 \end{aligned}$$

$$\text{cof} A = \begin{pmatrix} M_{11} & -M_{12} & M_{13} \\ -M_{21} & M_{22} & -M_{23} \\ M_{31} & -M_{32} & M_{33} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 2 & -3 & 2 \\ 6 & -6 & 2 \\ -4 & 5 & -2 \end{pmatrix}$$

$$A^* = \begin{pmatrix} 2 & 6 & -4 \\ -3 & -6 & 5 \\ 2 & 2 & -2 \end{pmatrix}$$

故

$$A^{-1} = \frac{1}{|A|} A^* = \begin{pmatrix} 1 & 3 & -2 \\ -\frac{3}{2} & -3 & \frac{5}{2} \\ 1 & 1 & -1 \end{pmatrix}$$

例 4.3. 设方阵 A 满足方程

$$A^2 - 3A - 10I = 0,$$

证明: $A, A - 4I$ 都可逆, 并求它们的逆矩阵。

证明.

$$A^2 - 3A - 10I = 0 \Rightarrow A(A - 3I) = 10I \Rightarrow A \left[\frac{1}{10}(A - 3I) \right] = I$$

故 A 可逆, 且 $A^{-1} = \frac{1}{10}(A - 3I)$.

$$A^2 - 3A - 10I = 0 \Rightarrow (A + I)(A - 4I) = 6I \Rightarrow \frac{1}{6}(A + I)(A - 4I) = I$$

故 $A - 4I$ 可逆, 且 $(A - 4I)^{-1} = \frac{1}{6}(A + I)$.

□

例 4.4. 证明: 可逆对称矩阵的逆矩阵仍为对称矩阵; 可逆反对称矩阵的逆矩阵仍为反对称矩阵。

例 4.5. 设 $A = (a_{ij})_{n \times n}$ 为非零实矩阵, 证明: 若 $A^* = A^T$, 则 A 可逆。

证明. 欲证 A 可逆, 只需证 $|A| \neq 0$ 。

由 $A^* = A^T$ 及 A^* 的定义可知, A 的元素 a_{ij} 等于自身的代数余子式 A_{ij} 。

再根据行列式的按行展开定义, 有

$$|A| = \sum_{j=1}^n a_{ij} A_{ij} = \sum_{j=1}^n a_{ij}^2.$$

由于 A 为非零实矩阵, 故 $|A| \neq 0$, 即 A 可逆。

□

例 4.6. 设 A 可逆, 且 $A^*B = A^{-1} + B$, 证明 B 可逆, 当 $A = \begin{pmatrix} 2 & 6 & 0 \\ 0 & 2 & 6 \\ 0 & 0 & 2 \end{pmatrix}$ 时, 求 B 。

解.

$$A^*B = A^{-1} + B \Rightarrow (A^* - I)B = A^{-1} \Rightarrow |A^* - I| \cdot |B| = |A^{-1}| \neq 0$$

故 B 与 $A^* - I$ 可逆。

$$B = (A^* - I)^{-1} A^{-1} = [A(A^* - I)]^{-1} = (AA^* - A)^{-1} = (|A|I - A)^{-1}.$$

其中

$$|A|I - A = \begin{pmatrix} 8 & & \\ & 8 & \\ & & 8 \end{pmatrix} - \begin{pmatrix} 2 & 6 & 0 \\ 0 & 2 & 6 \\ 0 & 0 & 2 \end{pmatrix} = 6 \begin{pmatrix} 1 & -1 & 0 \\ 0 & 1 & -1 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

易算得

$$B = \frac{1}{6} \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 0 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

例 4.7. 设 A, B 均为 n 阶可逆矩阵, 证明:

$$(1). (AB)^* = B^* A^*$$

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

证明. (1) 由 $|AB| = |A||B| \neq 0$ 可知 AB 可逆, 且有 $(AB)(AB)^* = |AB|I$ 。故

$$\begin{aligned} (AB)^* &= |AB|(AB)^{-1} = |A||B|B^{-1}A^{-1} \\ &= |B|B^{-1}|A|A^{-1} = B^* A^*. \end{aligned}$$

(2) 由 $(A^*)^* A^* = |A^*| I$, 得

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

两边同时右乘 A 得

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

□

例 4.8. 设 $P = \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 1 & 4 \end{pmatrix}$, $\Lambda = \begin{pmatrix} 1 & \\ & 2 \end{pmatrix}$, $AP = P\Lambda$, 求 A^n .

解.

$$|P| = 2, \quad P^{-1} = \frac{1}{2} \begin{pmatrix} 4 & -2 \\ -1 & 1 \end{pmatrix}.$$

$$A = P\Lambda P^{-1}, \quad A^2 = P\Lambda P^{-1} P\Lambda P^{-1} = P\Lambda^2 P^{-1}, \quad \dots, \quad A^n = P\Lambda^n P^{-1}.$$

$$\Lambda^n = \begin{pmatrix} 1 & \\ & 2^n \end{pmatrix}.$$

$$A^n = \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 1 & 4 \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} 1 & \\ & 2^n \end{pmatrix} \cdot \frac{1}{2} \begin{pmatrix} 4 & -2 \\ -1 & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 2-2^n & 2^n-1 \\ 2-2^{n+1} & 2^{n+1}-1 \end{pmatrix}.$$

结论 1. 令

$$\varphi(A) = a_0 I + a_1 A + \dots + a_m A^m.$$

(i) 若 $A = P\Lambda P^{-1}$, 则 $A^k = P\Lambda^k P^{-1}$, 从而

$$\begin{aligned} \varphi(A) &= a_0 I + a_1 A + \dots + a_m A^m \\ &= P a_0 I P^{-1} + P a_1 \Lambda P^{-1} + \dots + P a_m \Lambda^m P^{-1} \\ &= P \varphi(\Lambda) P^{-1}. \end{aligned}$$

(ii) 若 $\Lambda = \text{diag}(\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n)$ 为对角阵, 则 $\Lambda^k = \text{diag}(\lambda_1^k, \lambda_2^k, \dots, \lambda_n^k)$, 从而

$$\begin{aligned} \varphi(\Lambda) &= a_0 I + a_1 \Lambda + \dots + a_m \Lambda^m \\ &= a_0 \begin{pmatrix} 1 & & & \\ & 1 & & \\ & & \ddots & \\ & & & 1 \end{pmatrix} + a_1 \begin{pmatrix} \lambda_1 & & & \\ & \lambda_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & \lambda_n \end{pmatrix} + \dots + a_m \begin{pmatrix} \lambda_1^m & & & \\ & \lambda_2^m & & \\ & & \ddots & \\ & & & \lambda_n^m \end{pmatrix} \\ &= \begin{pmatrix} \varphi(\lambda_1) & & & \\ & \varphi(\lambda_2) & & \\ & & \ddots & \\ & & & \varphi(\lambda_n) \end{pmatrix} \end{aligned}$$

5 矩阵的初等变换与初等矩阵

用高斯消去法求解线性方程组, 其步骤是对增广矩阵做以下三种行变换:

(i) 对调两行;

(ii) 以非零常数 k 乘矩阵的某一行;

(iii) 将矩阵的某一行乘以常数 k 并加到另一行。

这三类行变换统称为**矩阵的初等行变换**，分别称为

(i) **对换变换** $r_i \leftrightarrow r_j$;

(ii) **倍乘变换** $r_i \times k$;

(iii) **倍加变换** $r_i + r_j \times k$ 。

对应的还有**初等列变换**。**初等行变换与初等列变换统称为初等变换**。

三种初等变换都是可逆的，

初等变换	逆变换
$r_i \leftrightarrow r_j$	$r_i \leftrightarrow r_j$
$r_i \times k$	$r_i \div k$
$r_i + r_j \times k$	$r_i - r_j \times k$

表 1: 初等变换及其逆变换

定义 15 (矩阵的等价). (i) 如果 A 经过有限次初等行变换变成 B ，就称 **A 与 B 行等价**，记为 $A \stackrel{r}{\sim} B$;

(ii) 如果 A 经过有限次初等列变换变成 B ，就称 **A 与 B 列等价**，记为 $A \stackrel{c}{\sim} B$;

(iii) 如果 A 经过有限次初等变换变成 B ，就称 **A 与 B 等价**，记为 $A \sim B$ 。

性质 1. 矩阵的等价满足以下三条性质：

(i) **反身性**： $A \sim A$;

(ii) **对称性**： 若 $A \sim B$ ，则 $B \sim A$;

(iii) **传递性**： 若 $A \sim B$, $B \sim C$ ，则 $A \sim C$ 。

定义 16 (初等矩阵). 将单位矩阵 I 做一次初等变换所得的矩阵称为**初等矩阵**。对应于 3 类初等行、列变换，有 3 种类型的初等矩阵。

以下介绍三种初等矩阵：

1. 初等对调矩阵；

2. 初等倍乘矩阵；

3. 初等倍加矩阵。

1、对调 I 的两行或两列 (**初等对调矩阵**)

a、用 m 阶初等矩阵 E_{ij} 左乘 $A = (a_{ij})_{m \times n}$ ，得 相当于 把 A 的第 i 行与第 j 行对调 ($r_i \leftrightarrow r_j$) 。

b、用 n 阶初等矩阵 E_{ij} 右乘 A ，得

相当于把 A 的第 i 列与第 j 列对调 ($c_i \leftrightarrow c_j$) 。

2、以非零常数 k 乘 I 的某行或某列 (**初等倍乘矩阵**)

a、以 m 阶初等矩阵 $E_i(k)$ 左乘 A ，得 相当于以数 k 乘 A 的第 i 行 ($r_i \times k$) ；

b、以 n 阶初等矩阵 $E_i(k)$ 右乘 A ，得

相当于以数 k 乘 A 的第 i 列 ($c_i \times k$) 。

$$E_{ij} = \begin{pmatrix} 1 & & & & & \\ & \ddots & & & & \\ & & 0 & \cdots & 1 & \\ & & 1 & & & \\ & \vdots & \ddots & & \vdots & \\ & & & 1 & & \\ 1 & \cdots & & 0 & & \\ & & & & \ddots & \\ & & & & & 1 \end{pmatrix} \begin{matrix} \text{第 } i \text{ 行} \\ \\ \text{第 } j \text{ 行} \end{matrix}$$

第 i 列 第 j 列

$$E_{ij}A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{j1} & a_{j2} & \cdots & a_{jn} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{i1} & a_{i2} & \cdots & a_{in} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} \end{pmatrix} \begin{matrix} \text{第 } i \text{ 行} \\ \\ \text{第 } j \text{ 行} \end{matrix}$$

$$AE_{ij} = \begin{pmatrix} a_{11} & \cdots & a_{1j} & \cdots & a_{1i} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & \cdots & a_{2j} & \cdots & a_{2i} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & & \vdots & & \vdots & & \vdots \\ a_{m1} & \cdots & a_{mj} & \cdots & a_{mi} & \cdots & a_{mn} \end{pmatrix}$$

第 i 列 第 j 列

$$E_i(k) = \begin{pmatrix} 1 & & & & \\ & \ddots & & & \\ & & 1 & & \\ & & & k & \\ & & & & 1 \\ & & & & & \ddots \\ & & & & & & 1 \end{pmatrix} \begin{matrix} \text{第 } i \text{ 行} \end{matrix}$$

第 i 列

$$E_i(k)A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ ka_{i1} & ka_{i2} & \cdots & ka_{in} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} \end{pmatrix} \begin{matrix} \text{第 } i \text{ 行} \end{matrix}$$

$$AE_i(k) = \begin{pmatrix} a_{11} & \cdots & ka_{1i} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & \cdots & ka_{2i} & \cdots & a_{jn} \\ \vdots & & \vdots & & \vdots \\ a_{m1} & \cdots & ka_{mi} & \cdots & a_{mn} \end{pmatrix}$$

第 i 列

$$E_{ij}(k) = \begin{pmatrix} 1 & & & & \\ & \ddots & & & \\ & & 1 & \cdots & k \\ & & & \ddots & \vdots \\ & & & & 1 \\ & & & & & \ddots \\ & & & & & & 1 \end{pmatrix} \begin{matrix} \text{第 } i \text{ 行} \\ \\ \text{第 } j \text{ 行} \end{matrix}$$

$$E_{ij}A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{i1} + ka_{j1} & a_{i2} + ka_{j2} & \cdots & a_{in} + ka_{jn} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{j1} & a_{j2} & \cdots & a_{jn} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} \end{pmatrix} \begin{matrix} \text{第 } i \text{ 行} \\ \\ \text{第 } j \text{ 行} \end{matrix}$$

$$AE_{ij} = \begin{pmatrix} a_{11} & \cdots & a_{1i} & \cdots & a_{1j} + ka_{1i} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & \cdots & a_{2i} & \cdots & a_{2j} + ka_{2i} & \cdots & a_{jn} \\ \vdots & & \vdots & & \vdots & & \vdots \\ a_{m1} & \cdots & a_{mi} & \cdots & a_{mj} + ka_{mi} & \cdots & a_{mn} \end{pmatrix}$$

第 i 列 第 j 列

3、将非零常数 k 乘 I 的某行再添加到另一行上 (初等倍加矩阵)

a、以 m 阶初等矩阵 $E_{ij}(k)$ 左乘 A , 得 相当于把 A 的第 j 行乘以数 k 加到第 i 行上 ($r_i + r_j \times k$);

b、以 n 阶初等矩阵 $E_{ij}(k)$ 右乘 A , 得

相当于把 A 的第 i 列乘以数 k 加到第 j 列上 ($c_j + c_i \times k$)。

定理 7. 设 A 为一个 $m \times n$ 矩阵,

- 对 A 施行一次初等行变换, 相当于在 A 的左边乘以相应的 m 阶初等矩阵;
- 对 A 施行一次初等列变换, 相当于在 A 的右边乘以相应的 n 阶初等矩阵。

练习 1. 请自行补充以下变换的具体含义:

$E_i(k)A$:

$E_{ij}(k)A$:

$E_{ij}A$:

$AE_i(k)$:

$AE_{ij}(k)$:

AE_{ij} :

由初等变换可逆, 可知初等矩阵可逆。

(i) 由变换 $r_i \leftrightarrow r_j$ 的逆变换为其本身可知

$$E_{ij}^{-1} = E_{ij}$$

(ii) 由变换 $r_i \times k$ 的逆变换为 $r_i \div k$ 可知

$$E_i(k)^{-1} = E_i(k^{-1})$$

(iii) 由变换 $r_i + r_j \times k$ 的逆变换为 $r_i - r_j \times k$ 可知

$$E_{ij}(k)^{-1} = E_{ij}(-k)$$

以上结论也可总结为

$$E_{ij}E_{ij} = I, \quad E_i(k)E_i(k^{-1}) = I, \quad E_{ij}(k)E_{ij}(-k) = I.$$

例 5.1. 设初等矩阵

$$P_1 = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}, \quad P_2 = \begin{pmatrix} 1 & & & \\ 0 & 1 & & \\ 0 & 0 & 1 & \\ c & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}, \quad P_3 = \begin{pmatrix} 1 & & & \\ & k & & \\ & & 1 & \\ & & & 1 \end{pmatrix}$$

求 $P_1P_2P_3$ 及 $(P_1P_2P_3)^{-1}$

解.

$$P_2P_3 = \begin{pmatrix} 1 & & & \\ 0 & k & & \\ 0 & 0 & 1 & \\ c & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}, \quad P_1P_2P_3 = P_1(P_2P_3) = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & k & 0 & 0 \\ 1 & 0 & 0 & 0 \\ c & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

解 (续). 因

$$(\mathbf{P}_1 \mathbf{P}_2 \mathbf{P}_3)^{-1} = \mathbf{P}_3^{-1} \mathbf{P}_2^{-1} \mathbf{P}_1^{-1}$$

而

$$\mathbf{P}_1^{-1} = \mathbf{P}_1, \quad \mathbf{P}_2^{-1} = \begin{pmatrix} 1 & & & \\ 0 & 1 & & \\ 0 & 0 & 1 & \\ -c & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}, \quad \mathbf{P}_3^{-1} = \begin{pmatrix} 1 & & & \\ & \frac{1}{k} & & \\ & & 1 & \\ & & & 1 \end{pmatrix}$$

故

$$\mathbf{P}_2^{-1} \mathbf{P}_1^{-1} = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & -c & 1 \end{pmatrix}, \quad \mathbf{P}_3^{-1} \mathbf{P}_2^{-1} \mathbf{P}_1^{-1} = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & \frac{1}{k} & 0 & 0 \\ 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & -c & 1 \end{pmatrix}$$

例 5.2. 将三对角矩阵 $\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 2 & 1 & 0 & 0 \\ 1 & 2 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 2 & 1 \\ 0 & 0 & 1 & 2 \end{pmatrix}$ 分解成主对角元为 1 的下三角矩阵 \mathbf{L} 和上三角阵 \mathbf{U} 的乘积

$\mathbf{A} = \mathbf{LU}$ (称为矩阵的 LU 分解)。

解.

$$\begin{pmatrix} 1 & & & \\ -\frac{1}{2} & 1 & & \\ & & 1 & \\ & & & 1 \end{pmatrix} \underbrace{\begin{pmatrix} 2 & 1 & 0 & 0 \\ 1 & 2 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 2 & 1 \\ 0 & 0 & 1 & 2 \end{pmatrix}}_{\mathbf{A}} = \underbrace{\begin{pmatrix} 2 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & \frac{3}{2} & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 2 & 1 \\ 0 & 0 & 1 & 2 \end{pmatrix}}_{\mathbf{A}_1}$$

$$\begin{pmatrix} 1 & & & \\ & 1 & & \\ -\frac{2}{3} & & 1 & \\ & & & 1 \end{pmatrix} \underbrace{\begin{pmatrix} 2 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & \frac{3}{2} & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 2 & 1 \\ 0 & 0 & 1 & 2 \end{pmatrix}}_{\mathbf{A}_1} = \underbrace{\begin{pmatrix} 2 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & \frac{3}{2} & 1 & 0 \\ 0 & 0 & \frac{4}{3} & 1 \\ 0 & 0 & 1 & 2 \end{pmatrix}}_{\mathbf{A}_2}$$

$$\begin{pmatrix} 1 & & & \\ & 1 & & \\ & & 1 & \\ -\frac{3}{4} & & & 1 \end{pmatrix} \underbrace{\begin{pmatrix} 2 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & \frac{3}{2} & 1 & 0 \\ 0 & 0 & \frac{4}{3} & 1 \\ 0 & 0 & 1 & 2 \end{pmatrix}}_{\mathbf{A}_2} = \underbrace{\begin{pmatrix} 2 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & \frac{3}{2} & 1 & 0 \\ 0 & 0 & \frac{4}{3} & 1 \\ 0 & 0 & 0 & \frac{5}{4} \end{pmatrix}}_{\mathbf{U}}$$

解 (续). 将上面三个式子中左端的矩阵分别记为 $\mathbf{L}_1, \mathbf{L}_2, \mathbf{L}_3$, 则

$$\mathbf{L}_3 \mathbf{L}_2 \mathbf{L}_1 \mathbf{A} = \mathbf{U}$$

于是

$$\mathbf{A} = (\mathbf{L}_3 \mathbf{L}_2 \mathbf{L}_1)^{-1} \mathbf{U} \triangleq \mathbf{LU},$$

$$\left(\begin{array}{cccc|c} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} & b_1 \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} & b_2 \\ \vdots & \vdots & & \vdots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} & b_m \end{array} \right) \Rightarrow \left(\begin{array}{cccc|cccc} c_{11} & 0 & \cdots & 0 & c_{1,r+1} & \cdots & c_{1n} & d_1 \\ 0 & c_{22} & \cdots & 0 & c_{2,r+1} & \cdots & c_{2n} & d_2 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots & & \vdots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & c_{rr} & c_{r,r+1} & \cdots & c_{rn} & d_r \\ 0 & 0 & \cdots & 0 & 0 & \cdots & 0 & d_{r+1} \\ 0 & 0 & \cdots & 0 & 0 & \cdots & 0 & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots & & \vdots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & 0 & 0 & \cdots & 0 & 0 \end{array} \right)$$

其中

$$\begin{aligned} \mathbf{L} &= (\mathbf{L}_3 \mathbf{L}_2 \mathbf{L}_1)^{-1} \\ &= \mathbf{L}_1^{-1} \mathbf{L}_2^{-1} \mathbf{L}_3^{-1} \\ &= \begin{pmatrix} 1 & & & \\ \frac{1}{2} & 1 & & \\ & & 1 & \\ & & & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & & & \\ & 1 & & \\ & \frac{2}{3} & 1 & \\ & & & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & & & \\ & 1 & & \\ & & 1 & \\ & & \frac{3}{4} & 1 \end{pmatrix} \\ &= \begin{pmatrix} 1 & & & \\ \frac{1}{2} & 1 & & \\ & \frac{2}{3} & 1 & \\ & & \frac{3}{4} & 1 \end{pmatrix} \end{aligned}$$

定理 8. 可逆矩阵可以经过若干次初等行变换化为单位矩阵。

证明. 对于高斯消去法，其消去过程是对增广矩阵做 3 类初等行变换，并一定可以将其化为行简化阶梯形矩阵，即其中 $c_{ii} = 1$ ($i = 1, 2, \dots, r$)。□

续。因此，对于任何矩阵 \mathbf{A} ，都可经过初等行变换将其化为行简化阶梯形矩阵，即存在初等矩阵 $\mathbf{P}_1, \mathbf{P}_2, \dots, \mathbf{P}_s$ 使得

$$\mathbf{P}_s \cdots \mathbf{P}_2 \mathbf{P}_1 \mathbf{A} = \mathbf{U}.$$

当 \mathbf{A} 为 n 阶可逆矩阵时，行简化阶梯形矩阵也是可逆矩阵，从而 \mathbf{U} 必为单位矩阵 \mathbf{I} 。□

推论 2. 可逆矩阵 \mathbf{A} 可以表示为若干个初等矩阵的乘积。

证明. 由上述定理，必存在初等矩阵 $\mathbf{P}_1, \mathbf{P}_2, \dots, \mathbf{P}_s$ 使得

$$\mathbf{P}_s \cdots \mathbf{P}_2 \mathbf{P}_1 \mathbf{A} = \mathbf{I},$$

于是

$$\mathbf{A} = (\mathbf{P}_s \cdots \mathbf{P}_2 \mathbf{P}_1)^{-1} = \mathbf{P}_1^{-1} \mathbf{P}_2^{-1} \cdots \mathbf{P}_s^{-1},$$

亦即

$$\mathbf{A}^{-1} = \mathbf{P}_s \cdots \mathbf{P}_2 \mathbf{P}_1.$$

□

推论 3. 如果对可逆矩阵 \mathbf{A} 与同阶单位矩阵 \mathbf{I} 做同样的初等行变换，那么当 \mathbf{A} 变为单位阵时， \mathbf{I} 就变为 \mathbf{A}^{-1} ，即

$$\left(\begin{array}{cc} \mathbf{A} & \mathbf{I} \end{array} \right) \xrightarrow{\text{初等行变换}} \left(\begin{array}{cc} \mathbf{I} & \mathbf{A}^{-1} \end{array} \right)$$

同理,

$$\begin{pmatrix} \mathbf{A} \\ \mathbf{I} \end{pmatrix} \xrightarrow{\text{初等列变换}} \begin{pmatrix} \mathbf{I} \\ \mathbf{A}^{-1} \end{pmatrix}$$

注 14. 该推论给出了求可逆矩阵的逆的一种有效方法, 请大家熟练掌握。

例 5.3. 求 $\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 0 & 2 & -1 \\ 1 & 1 & 2 \\ -1 & -1 & -1 \end{pmatrix}$ 的逆矩阵。

解.

$$\begin{aligned} (\mathbf{A} | \mathbf{I}) &= \left(\begin{array}{ccc|ccc} 0 & 2 & -1 & 1 & 0 & 0 \\ 1 & 1 & 2 & 0 & 1 & 0 \\ -1 & -1 & -1 & 0 & 0 & 1 \end{array} \right) \\ &\xrightarrow{r_1 \leftrightarrow r_2} \left(\begin{array}{ccc|ccc} 1 & 1 & 2 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 2 & -1 & 1 & 0 & 0 \\ -1 & -1 & -1 & 0 & 0 & 1 \end{array} \right) \xrightarrow{r_3 + r_1} \left(\begin{array}{ccc|ccc} 1 & 1 & 2 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 2 & -1 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & 1 & 1 \end{array} \right) \\ &\xrightarrow[r_2 + r_3]{r_1 + r_3 \times (-2)} \left(\begin{array}{ccc|ccc} 1 & 1 & 0 & 0 & -1 & -2 \\ 0 & 2 & 0 & 1 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & 1 & 1 \end{array} \right) \\ &\xrightarrow[r_2 \times \frac{1}{2}]{r_1 + r_2 \times (-\frac{1}{2})} \left(\begin{array}{ccc|ccc} 1 & 0 & 0 & -\frac{1}{2} & -\frac{3}{2} & -\frac{5}{2} \\ 0 & 1 & 0 & \frac{1}{2} & \frac{1}{2} & \frac{1}{2} \\ 0 & 0 & 1 & 0 & 1 & 1 \end{array} \right) \end{aligned}$$

例 5.4. 已知 $\mathbf{ABA}^T = 2\mathbf{BA}^T + \mathbf{I}$, 求 \mathbf{B} , 其中 $\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 2 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$

解.

$$\mathbf{ABA}^T = 2\mathbf{BA}^T + \mathbf{I} \Rightarrow (\mathbf{A} - 2\mathbf{I})\mathbf{BA}^T = \mathbf{I} \Rightarrow \mathbf{BA}^T = (\mathbf{A} - 2\mathbf{I})^{-1}$$

故

$$\mathbf{B} = (\mathbf{A} - 2\mathbf{I})^{-1}(\mathbf{A}^T)^{-1} = [\mathbf{A}^T(\mathbf{A} - 2\mathbf{I})]^{-1} = (\mathbf{A}^T\mathbf{A} - 2\mathbf{A}^T)^{-1}$$

而

$$\mathbf{A}^T\mathbf{A} - 2\mathbf{A}^T = \begin{pmatrix} -1 & 0 & 0 \\ 0 & -1 & 2 \\ 0 & -2 & 3 \end{pmatrix}$$

可求得

$$\mathbf{B} = \begin{pmatrix} -1 & 0 & 0 \\ 0 & 3 & -2 \\ 0 & 2 & -1 \end{pmatrix}$$

推论 4. 对于 n 个未知数 n 个方程的线性方程组 $\mathbf{Ax} = \mathbf{b}$, 如果增广矩阵

$$(\mathbf{A}, \mathbf{b}) \stackrel{r}{\sim} (\mathbf{I}, \mathbf{x}),$$

则 \mathbf{A} 可逆, 且 $\mathbf{x} = \mathbf{A}^{-1}\mathbf{b}$ 为惟一解。

例 5.5. 设

$$A = \begin{pmatrix} 2 & 1 & -3 \\ 1 & 2 & -3 \\ -1 & 3 & 2 \end{pmatrix}, \quad b_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ -2 \end{pmatrix}, \quad b_2 = \begin{pmatrix} -1 \\ 0 \\ 5 \end{pmatrix},$$

求 $Ax = b_1$ 与 $Ax = b_2$ 的解。

解.

$$\begin{aligned} (A \quad b_1 \quad b_2) &= \begin{pmatrix} 2 & 1 & 3 & 1 & -1 \\ 1 & 2 & -2 & 2 & 0 \\ -1 & 3 & 2 & -2 & 5 \end{pmatrix} \\ &\xrightarrow[r_3+r_1]{r_1 \leftrightarrow r_2, r_2-2r_1} \begin{pmatrix} 1 & 2 & -2 & 2 & 0 \\ 0 & -3 & 1 & -3 & -1 \\ 0 & 5 & 0 & 0 & 5 \end{pmatrix} \\ &\xrightarrow[r_3+3r_2]{r_3 \leftrightarrow r_2, r_2 \div 5} \begin{pmatrix} 1 & 2 & -2 & 2 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 1 & -3 & 2 \end{pmatrix} \xrightarrow{r_1-2r_2+2r_3} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & -4 & 2 \\ 0 & 1 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 1 & -3 & 2 \end{pmatrix} \end{aligned}$$

例 5.6. 求解矩阵方程 $AX = A + X$, 其中 $A = \begin{pmatrix} 2 & 2 & 0 \\ 2 & 1 & 3 \\ 0 & 1 & 0 \end{pmatrix}$

解. 原方程等价于

$$(A - I)X = A$$

而

$$\begin{aligned} (A - I \quad A) &= \begin{pmatrix} 1 & 2 & 0 & 2 & 2 & 0 \\ 2 & 0 & 3 & 2 & 1 & 3 \\ 0 & 1 & -1 & 0 & 1 & 0 \end{pmatrix} \\ &\xrightarrow[r_2 \leftrightarrow r_3]{r_2-2r_1} \begin{pmatrix} 1 & 2 & 0 & 2 & 2 & 0 \\ 0 & 1 & -1 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & -4 & 3 & -2 & -3 & 3 \end{pmatrix} \xrightarrow[r_3 \div (-1)]{r_3+4r_2} \begin{pmatrix} 1 & 2 & 0 & 2 & 2 & 0 \\ 0 & 1 & -1 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 2 & -1 & -3 \end{pmatrix} \\ &\xrightarrow[r_3 \div (-1)]{r_3+4r_2} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & -2 & 2 & 6 \\ 0 & 1 & 0 & 2 & 0 & -3 \\ 0 & 0 & 1 & 2 & -1 & -3 \end{pmatrix} \end{aligned}$$

例 5.7. 当 a, b 满足什么条件时, 矩阵 $A = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 2 & 3 \\ 1 & 4 & 7 & 10 \\ -1 & 0 & 1 & b \\ a & 2 & 3 & 4 \end{pmatrix}$ 不可逆。

解.

$$\begin{aligned}
 & \begin{pmatrix} 0 & 1 & 2 & 3 \\ 1 & 4 & 7 & 10 \\ -1 & 0 & 1 & b \\ a & 2 & 3 & 4 \end{pmatrix} \xrightarrow[c_2 \leftrightarrow c_3]{c_1 \leftrightarrow c_2} \begin{pmatrix} 1 & 2 & 0 & 3 \\ 4 & 7 & 1 & 10 \\ 0 & 1 & -1 & b \\ 2 & 3 & a & 4 \end{pmatrix} \\
 & \xrightarrow[r_4+r_1 \times (-2)]{r_2+r_1 \times (-4)} \begin{pmatrix} 1 & 2 & 0 & 3 \\ 0 & -1 & 1 & -2 \\ 0 & 1 & -1 & b \\ 0 & -1 & a & -2 \end{pmatrix} \\
 & \xrightarrow[r_4+r_2 \times (-1)]{r_3+r_2} \begin{pmatrix} 1 & 2 & 0 & 3 \\ 0 & -1 & 1 & -2 \\ 0 & 0 & -1 & b \\ 0 & 0 & a-1 & 0 \end{pmatrix}
 \end{aligned}$$

由此可知 A 不可逆的条件是 $(a-1)b=0$ 。

6 矩阵分块

矩阵 可记为

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

其中

$$\begin{aligned}
 \mathbf{A}_{11} &= \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} \end{pmatrix}, & \mathbf{A}_{12} &= \begin{pmatrix} a_{13} & a_{14} \\ a_{23} & a_{24} \end{pmatrix} \\
 \mathbf{A}_{21} &= \begin{pmatrix} a_{31} & a_{32} \end{pmatrix}, & \mathbf{A}_{22} &= \begin{pmatrix} a_{33} & a_{34} \end{pmatrix}
 \end{aligned}$$

定义 17 (矩阵的按行分块).

$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \mathbf{a}_1 \\ \mathbf{a}_2 \\ \vdots \\ \mathbf{a}_m \end{pmatrix}$$

其中

$$\mathbf{a}_i = (a_{i1}, a_{i2}, \cdots, a_{in})$$

定义 18 (矩阵的按列分块).

$$\mathbf{B} = \begin{pmatrix} b_{11} & b_{12} & \cdots & b_{1s} \\ b_{21} & b_{22} & \cdots & b_{2s} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ b_{n1} & b_{n2} & \cdots & b_{ns} \end{pmatrix} = (\mathbf{b}_1, \mathbf{b}_2, \cdots, \mathbf{b}_s)$$

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

其中

$$\mathbf{b}_j = \begin{pmatrix} b_{1j} \\ b_{2j} \\ \vdots \\ b_{nj} \end{pmatrix}$$

当 n 阶矩阵 \mathbf{A} 中非零元素都集中在主对角线附近, 有时可分块成如下**对角块矩阵**

$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} \mathbf{A}_1 & & \\ & \mathbf{A}_2 & \\ & & \ddots \\ & & & \mathbf{A}_m \end{pmatrix}$$

其中 \mathbf{A}_i 为 r_i 阶方阵 ($i=1, 2, \dots, m$), 且

$$\sum_{i=1}^m r_i = n.$$

如

定义 19 (分块矩阵的加法). 设 \mathbf{A}, \mathbf{B} 为同型矩阵, 采用相同的分块法, 有

$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} \mathbf{A}_{11} & \cdots & \mathbf{A}_{1r} \\ \vdots & & \vdots \\ \mathbf{A}_{s1} & \cdots & \mathbf{A}_{sr} \end{pmatrix}, \quad \mathbf{B} = \begin{pmatrix} \mathbf{B}_{11} & \cdots & \mathbf{B}_{1r} \\ \vdots & & \vdots \\ \mathbf{B}_{s1} & \cdots & \mathbf{B}_{sr} \end{pmatrix},$$

其中 \mathbf{A}_{ij} 与 \mathbf{B}_{ij} 为同型矩阵, 则

$$\mathbf{A} + \mathbf{B} = \begin{pmatrix} \mathbf{A}_{11} + \mathbf{B}_{11} & \cdots & \mathbf{A}_{1r} + \mathbf{B}_{1r} \\ \vdots & & \vdots \\ \mathbf{A}_{s1} + \mathbf{B}_{s1} & \cdots & \mathbf{A}_{sr} + \mathbf{B}_{sr} \end{pmatrix}.$$

定义 20 (分块矩阵的数乘).

$$\lambda \mathbf{A} = \begin{pmatrix} \lambda \mathbf{A}_{11} & \cdots & \lambda \mathbf{A}_{1r} \\ \vdots & & \vdots \\ \lambda \mathbf{A}_{s1} & \cdots & \lambda \mathbf{A}_{sr} \end{pmatrix}$$

定义 21 (分块矩阵的乘法). 设 \mathbf{A} 为 $m \times n$ 矩阵, \mathbf{B} 为 $n \times s$ 矩阵,

$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} \mathbf{A}_{11} & \cdots & \mathbf{A}_{1s} \\ \vdots & & \vdots \\ \mathbf{A}_{r1} & \cdots & \mathbf{A}_{rs} \end{pmatrix}, \quad \mathbf{B} = \begin{pmatrix} \mathbf{B}_{11} & \cdots & \mathbf{B}_{1t} \\ \vdots & & \vdots \\ \mathbf{B}_{s1} & \cdots & \mathbf{B}_{st} \end{pmatrix},$$

其中 $\mathbf{A}_{i1}, \mathbf{A}_{i2}, \dots, \mathbf{A}_{is}$ 的列数分别等于 $\mathbf{B}_{1j}, \mathbf{B}_{2j}, \dots, \mathbf{B}_{sj}$ 的行数, 则

$$\mathbf{AB} = \begin{pmatrix} \mathbf{C}_{11} & \cdots & \mathbf{C}_{1t} \\ \vdots & & \vdots \\ \mathbf{C}_{r1} & \cdots & \mathbf{C}_{rt} \end{pmatrix},$$

其中

$$C_{ij} = \sum_{k=1}^s A_{ik} B_{kj}.$$

例 6.1. 用分块矩阵的乘法计算 AB , 其中

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

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 & 0 \\ -1 & 2 & 1 & 0 & 0 \\ 1 & 1 & 0 & 1 & 0 \\ -2 & 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} I_2 & \mathbf{0}_{2 \times 3} \\ A_1 & I_3 \end{pmatrix}$$

$$B = \begin{pmatrix} 3 & 2 & 0 & 1 & 0 \\ 1 & 3 & 0 & 0 & 1 \\ -1 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & -1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & -1 & 0 & 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} B_1 & I_2 \\ -I_3 & \mathbf{0}_{3 \times 2} \end{pmatrix}$$

则

$$AB = \begin{pmatrix} I_2 & \mathbf{0} \\ A_1 & I_3 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} B_1 & I_2 \\ -I_3 & \mathbf{0} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} B_1 & I_2 \\ A_1 B_1 - I_3 & A_1 \end{pmatrix}$$

其中

$$A_1 B_1 - I_3 = \begin{pmatrix} -1 & 2 \\ 1 & 1 \\ -2 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 3 & 2 & 0 \\ 1 & 3 & 0 \end{pmatrix} - \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -2 & 4 & 0 \\ 4 & 4 & 0 \\ -6 & -4 & -1 \end{pmatrix}$$

例 6.2. 设 A 为 $m \times n$ 矩阵, B 为 $n \times s$ 矩阵, B 按列分块成 $1 \times s$ 分块矩阵, 将 A 看成 1×1 分块矩阵, 则

$$AB = A(b_1, b_2, \dots, b_s) = (Ab_1, Ab_2, \dots, Ab_s)$$

若已知 $AB = \mathbf{0}$, 则显然

$$Ab_j = \mathbf{0}, \quad j = 1, 2, \dots, s.$$

因此, B 的每一列 b_j 都是线性方程组 $Ax = \mathbf{0}$ 的解。

例 6.3. 设 $A^T A = \mathbf{0}$, 证明 $A = \mathbf{0}$.

证明. 设 $A = (a_{ij})_{m \times n}$, 把 A 用列向量表示为 $A = (a_1, a_2, \dots, a_n)$, 则

$$A^T A = \begin{pmatrix} a_1^T \\ a_2^T \\ \vdots \\ a_n^T \end{pmatrix} (a_1, a_2, \dots, a_n) = \begin{pmatrix} a_1^T a_1 & a_1^T a_2 & \cdots & a_1^T a_n \\ a_2^T a_1 & a_2^T a_2 & \cdots & a_2^T a_n \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_n^T a_1 & a_n^T a_2 & \cdots & a_n^T a_n \end{pmatrix}$$

因为 $A^T A = \mathbf{0}$, 故

$$\mathbf{a}_i^T \mathbf{a}_j = 0, \quad i, j = 1, 2, \dots, n.$$

特别地, 有

$$\mathbf{a}_j^T \mathbf{a}_j = 0, \quad j = 1, 2, \dots, n,$$

即

$$a_{1j}^2 + a_{2j}^2 + \dots + a_{mj}^2 = 0 \Rightarrow a_{1j} = a_{2j} = \dots = a_{mj} = 0 \Rightarrow A = \mathbf{0}.$$

□

例 6.4. 若 n 阶矩阵 C, D 可以分块成同型对角块矩阵, 即

$$C = \begin{pmatrix} C_1 & & \\ & C_2 & \\ & & \dots \\ & & & C_m \end{pmatrix}, \quad D = \begin{pmatrix} D_1 & & \\ & D_2 & \\ & & \dots \\ & & & D_m \end{pmatrix}$$

其中 C_i 和 D_i 为同阶方阵 ($i = 1, 2, \dots, m$), 则

$$CD = \begin{pmatrix} C_1 D_1 & & \\ & C_2 D_2 & \\ & & \dots \\ & & & C_m D_m \end{pmatrix}$$

例 6.5. 证明: 若方阵 A 为可逆的上三角阵, 则 A^{-1} 也为上三角阵。

证明. 对阶数 n 用数学归纳法。

- 1 当 $n=1$ 时, $(a)^{-1} = (\frac{1}{a})$, 结论成立。
- 2 假设命题对 $n-1$ 阶可逆上三角矩阵成立, 考虑 n 阶情况, 设

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} & a_{14} \\ 0 & a_{22} & a_{23} & a_{24} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & a_{nn} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a_{11} & \boldsymbol{\alpha} \\ \mathbf{0} & A_1 \end{pmatrix}$$

其中 A_1 为 $n-1$ 阶可逆上三角阵。

□

续. 设 A 的逆阵为

$$B = \begin{pmatrix} b_{11} & \boldsymbol{\beta} \\ \boldsymbol{\gamma} & B_1 \end{pmatrix},$$

其中

$$\boldsymbol{\beta} = \begin{pmatrix} b_{12} \\ \vdots \\ b_{1n} \end{pmatrix}^T, \quad \boldsymbol{\gamma} = \begin{pmatrix} b_{21} \\ \vdots \\ b_{n1} \end{pmatrix}, \quad B_1 = \begin{pmatrix} b_{22} & \dots & b_{2n} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ b_{n2} & \dots & b_{nn} \end{pmatrix},$$

则

$$\begin{aligned} \mathbf{AB} &= \begin{pmatrix} a_{11} & \boldsymbol{\alpha} \\ \mathbf{0} & \mathbf{A}_1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} b_{11} & \boldsymbol{\beta} \\ \boldsymbol{\gamma} & \mathbf{B}_1 \end{pmatrix} \\ &= \begin{pmatrix} a_{11}b_{11} + \boldsymbol{\alpha}\boldsymbol{\gamma} & a_{11}\boldsymbol{\beta} + \boldsymbol{\alpha}\mathbf{B}_1 \\ \mathbf{A}_1\boldsymbol{\gamma} & \mathbf{A}_1\mathbf{B}_1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & \mathbf{I}_{n-1} \end{pmatrix} \end{aligned}$$

□

续. 于是

$$\begin{aligned} \mathbf{A}_1\boldsymbol{\gamma} &= \mathbf{0} \Rightarrow \boldsymbol{\gamma} = \mathbf{0}, \\ \mathbf{A}_1\mathbf{B}_1 &= \mathbf{I}_1 \Rightarrow \mathbf{B}_1 = \mathbf{A}_1^{-1}. \end{aligned}$$

由归纳假设, \mathbf{B}_1 为 $n-1$ 阶上三角矩阵, 因此

$$\mathbf{A}^{-1} = \mathbf{B} = \begin{pmatrix} b_{11} & \boldsymbol{\beta} \\ \mathbf{0} & \mathbf{B}_1 \end{pmatrix}$$

为上三角矩阵。

□

定义 22 (分块矩阵的转置). 分块矩阵 $\mathbf{A} = (\mathbf{A}_{kl})_{s \times t}$ 的转置矩阵为

$$\mathbf{A}^T = (\mathbf{B}_{lk})_{t \times s},$$

其中 $\mathbf{B}_{lk} = \mathbf{A}_{kl}$.

例 6.6.

$$\begin{aligned} \mathbf{A} &= \begin{pmatrix} \mathbf{A}_{11} & \mathbf{A}_{12} & \mathbf{A}_{13} \\ \mathbf{A}_{21} & \mathbf{A}_{22} & \mathbf{A}_{23} \end{pmatrix} \Rightarrow \mathbf{A} = \begin{pmatrix} \mathbf{A}_{11}^T & \mathbf{A}_{21}^T \\ \mathbf{A}_{12}^T & \mathbf{A}_{22}^T \\ \mathbf{A}_{13}^T & \mathbf{A}_{23}^T \end{pmatrix} \\ \mathbf{B} &\xrightarrow{\text{按行分块}} \begin{pmatrix} \mathbf{b}_1 \\ \mathbf{b}_2 \\ \vdots \\ \mathbf{b}_m \end{pmatrix} \Rightarrow \mathbf{B}^T = \begin{pmatrix} \mathbf{b}_1^T & \mathbf{b}_2^T & \cdots & \mathbf{b}_m^T \end{pmatrix} \end{aligned}$$

定义 23 (可逆分块矩阵的逆矩阵). 对角块矩阵 (准对角矩阵)

$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} \mathbf{A}_1 & & \\ & \mathbf{A}_2 & \\ & & \ddots \\ & & & \mathbf{A}_m \end{pmatrix}$$

的行列式为 $|\mathbf{A}| = |\mathbf{A}_1||\mathbf{A}_2|\cdots|\mathbf{A}_m|$, 因此, \mathbf{A} 可逆的充分必要条件为

$$|\mathbf{A}_i| \neq 0, \quad i = 1, 2, \cdots, m.$$

其逆矩阵为

$$\mathbf{A}^{-1} = \begin{pmatrix} \mathbf{A}_1^{-1} & & \\ & \mathbf{A}_2^{-1} & \\ & & \ddots \\ & & & \mathbf{A}_m^{-1} \end{pmatrix}$$

分块矩阵的作用：

- 用分块矩阵求逆矩阵，可将高阶矩阵的求逆转化为低阶矩阵的求逆。
- 一个 2×2 的分块矩阵求逆，可以根据逆矩阵的定义，用解矩阵方程的方法解得。

例 6.7. 设 $A = \begin{pmatrix} B & 0 \\ C & D \end{pmatrix}$ ，其中 B, D 皆为可逆矩阵，证明 A 可逆并求 A^{-1} 。

解. 因 $|A| = |B||D| \neq 0$ ，故 A 可逆。设 $A^{-1} = \begin{pmatrix} X & Y \\ Z & T \end{pmatrix}$ ，则

$$\begin{pmatrix} B & 0 \\ C & D \end{pmatrix} \begin{pmatrix} X & Y \\ Z & T \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} BX & BY \\ CX + DZ & CY + DT \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} I & 0 \\ 0 & I \end{pmatrix}$$

由此可知

$$BX = I \quad \Rightarrow \quad X = B^{-1}$$

$$BY = 0 \quad \Rightarrow \quad Y = 0$$

$$CX + DZ = 0 \quad \Rightarrow \quad Z = -D^{-1}CB^{-1}$$

$$CY + DT = I \quad \Rightarrow \quad T = D^{-1}$$

故

$$A^{-1} = \begin{pmatrix} B^{-1} & 0 \\ -D^{-1}CB^{-1} & D^{-1} \end{pmatrix}.$$

定义 24 (分块矩阵的初等变换与分块初等矩阵)，对于分块矩阵

$$A = \begin{pmatrix} A_{11} & A_{12} \\ A_{21} & A_{22} \end{pmatrix}$$

同样可以定义它的 3 类初等行变换与列变换，并相应地定义 3 类分块矩阵：

(i) 分块倍乘矩阵 (C_1, C_2 为可逆阵)

$$\begin{pmatrix} C_1 & 0 \\ 0 & I_n \end{pmatrix} \quad \text{或} \quad \begin{pmatrix} I_m & 0 \\ 0 & C_2 \end{pmatrix}$$

(ii) 分块倍加矩阵

$$\begin{pmatrix} I_m & 0 \\ C_3 & I_n \end{pmatrix} \quad \text{或} \quad \begin{pmatrix} I_m & C_4 \\ 0 & I_n \end{pmatrix}$$

(iii) 分块对换矩阵

$$\begin{pmatrix} 0 & I_n \\ I_m & 0 \end{pmatrix}$$

例 6.8. 设 n 阶矩阵 A 分块表示为

$$A = \begin{pmatrix} A_{11} & A_{12} \\ A_{21} & A_{22} \end{pmatrix}$$

其中 A_{11}, A_{22} 为方阵，且 A 与 A_{11} 可逆。证明： $A_{22} - A_{21}A_{11}^{-1}A_{12}$ 可逆，并求 A^{-1} 。

解. 构造分块倍加矩阵

$$P_1 = \begin{pmatrix} I_1 & \mathbf{0} \\ -A_{21}A_{11}^{-1} & I_2 \end{pmatrix}$$

则

$$P_1 A = \begin{pmatrix} A_{11} & A_{12} \\ \mathbf{0} & A_{22} - A_{21}A_{11}^{-1}A_{12} \end{pmatrix}$$

两边同时取行列式可知

$$|A| = |P_1 A| = |A_{11}| \cdot |A_{22} - A_{21}A_{11}^{-1}A_{12}|$$

故 $A_{22} - A_{21}A_{11}^{-1}A_{12}$ 可逆。

解 (续).

$$P_1 A = \begin{pmatrix} A_{11} & A_{12} \\ \mathbf{0} & A_{22} - A_{21}A_{11}^{-1}A_{12} \end{pmatrix} \xrightarrow{Q = A_{22} - A_{21}A_{11}^{-1}A_{12}} \begin{pmatrix} A_{11} & A_{12} \\ \mathbf{0} & Q \end{pmatrix}$$

构造分块倍加矩阵

$$P_2 = \begin{pmatrix} I_1 & -A_{12}Q^{-1} \\ \mathbf{0} & I_2 \end{pmatrix}$$

则

$$P_2 P_1 A = \begin{pmatrix} A_{11} & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & Q \end{pmatrix}$$

于是

$$\begin{aligned} A^{-1} &= \begin{pmatrix} A_{11}^{-1} & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & Q^{-1} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} I_1 & -A_{12}Q^{-1} \\ \mathbf{0} & I_2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} I_1 & \mathbf{0} \\ -A_{21}A_{11}^{-1} & I_2 \end{pmatrix} \\ &= \begin{pmatrix} A_{11}^{-1} & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & Q^{-1} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} I_1 + A_{12}Q^{-1}A_{21}A_{11}^{-1} & -A_{12}Q^{-1} \\ -A_{21}A_{11}^{-1} & I_2 \end{pmatrix} \\ &= \begin{pmatrix} A_{11}^{-1} + A_{11}^{-1}A_{12}Q^{-1}A_{21}A_{11}^{-1} & -A_{11}^{-1}A_{12}Q^{-1} \\ -Q^{-1}A_{21}A_{11}^{-1} & Q^{-1} \end{pmatrix} \end{aligned}$$

例 6.9. 设 $Q = \begin{pmatrix} A & B \\ C & D \end{pmatrix}$, 且 A 可逆, 证明:

$$|Q| = |A| \cdot |D - CA^{-1}B|$$

证明. 构造分块倍加矩阵

$$P_1 = \begin{pmatrix} I_1 & \mathbf{0} \\ -CA^{-1} & I_2 \end{pmatrix}$$

则

$$P_1 Q = \begin{pmatrix} A & B \\ \mathbf{0} & D - CA^{-1}B \end{pmatrix}$$

两边同时取行列式得

$$|Q| = |P_1 Q| = |A| \cdot |D - CA^{-1}B|.$$

□

例 6.10. 设 A 与 B 均为 n 阶分块矩阵, 证明

$$\begin{vmatrix} A & B \\ B & A \end{vmatrix} = |A+B| |A-B|$$

证明. 将分块矩阵 $P = \begin{pmatrix} A & B \\ B & A \end{pmatrix}$ 的第一行加到第二行, 得

$$\begin{pmatrix} I & 0 \\ I & I \end{pmatrix} \begin{pmatrix} A & B \\ B & A \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} A & B \\ A+B & A+B \end{pmatrix}$$

再将第一列减去第二列, 得

$$\begin{pmatrix} A & B \\ A+B & A+B \end{pmatrix} \begin{pmatrix} I & 0 \\ -I & I \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} A-B & B \\ 0 & A+B \end{pmatrix}$$

总之有

$$\begin{pmatrix} I & 0 \\ I & I \end{pmatrix} \begin{pmatrix} A & B \\ B & A \end{pmatrix} \begin{pmatrix} I & 0 \\ -I & I \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} A-B & B \\ 0 & A+B \end{pmatrix}$$

两边同时取行列式即得结论。

□