

## 第2讲、矩阵

April 29, 2017

### 1 矩阵的定义

定义 1. 由  $m \times n$  个数  $a_{ij}$  ( $i = 1, 2, \dots, m; j = 1, 2, \dots, n$ ) 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

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

这  $m \times n$  个数称为  $\mathbf{A}$  的元素, 数  $a_{ij}$  位于矩阵  $\mathbf{A}$  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  $\mathbf{A}_{m \times n}$ 。

注. 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  $\mathbf{A}$  也记作  $\mathbf{A}_n$ ;
- 只有一行的矩阵

$$\mathbf{A} = (a_1 \quad a_2 \quad \cdots \quad a_n)$$

称为 **行矩阵**, 又称 **行向量**, 也记为

$$\mathbf{A} = (a_1, a_2, \cdots, a_n);$$

- 只有一列的矩阵

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

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  $\mathbf{A} = (a_{ij})$  和  $\mathbf{B} = (b_{ij})$  是同型矩阵, 且它们的对应元素相等, 即

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

则称矩阵  $\mathbf{A}$  与  $\mathbf{B}$  相等, 记作

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

- 元素都为0的矩阵称为零矩阵，记作 $\mathbf{O}$ 。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。

例 1. 某厂向三个商店发送四种产品的数量可列成矩阵

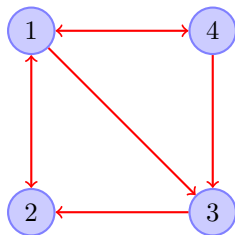
$$\mathbf{A} = \begin{matrix} & \begin{matrix} \text{商店1} & \text{商店2} & \text{商店3} \end{matrix} \\ \begin{matrix} \text{产品1} \\ \text{产品2} \\ \text{产品3} \\ \text{产品4} \end{matrix} & \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} \\ a_{41} & a_{42} &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

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

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

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

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

- 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。

(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

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

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

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

这种方阵称为对角矩阵，简称对角阵，记作

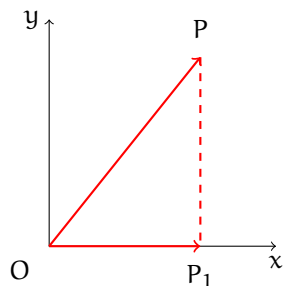
$$\mathbf{A} = \text{diag}(\lambda_1, \lambda_2, \cdots, \lambda_n).$$

(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

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

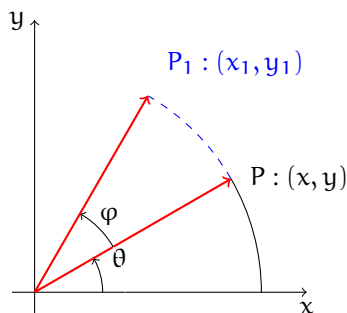
对应的线性变换

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

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 $\varphi$ 角得到向量 $OP_1$ 。

**例 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.**

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

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

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

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

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

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

图 1: 增广矩阵

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

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

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

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

**例 5.** 求解线性方程组

$$\begin{cases} x_1 - x_2 - x_3 + 3x_5 = -1 \\ 2x_1 - 2x_2 - x_3 + 2x_4 + 4x_5 = -2 \\ 3x_1 - 3x_2 - x_3 + 4x_4 + 5x_5 = -3 \\ x_1 - x_2 + x_3 + x_4 + 8x_5 = 2 \end{cases}$$

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. 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 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  $\mathbf{A} = (a_{ij})$  和  $\mathbf{B} = (b_{ij})$ , 则矩阵  $\mathbf{A}$  与  $\mathbf{B}$  之和记为  $\mathbf{A} + \mathbf{B}$ , 规定为

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

**注.** 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)  $\mathbf{A} + \mathbf{B} = \mathbf{B} + \mathbf{A}$ ;

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

设  $\mathbf{A} = (a_{ij})$ , 称

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

为  $\mathbf{A}$  的负矩阵, 显然有

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

由此规定矩阵的减法为

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

### 2.2 矩阵的数乘

**定义 3** (矩阵的数乘). 数  $k$  与矩阵  $\mathbf{A}$  的乘积记作  $k\mathbf{A}$  或  $\mathbf{A}k$ , 规定为

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

**注.** 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. 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 7. 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 $AB$

解.

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

例 8. 设

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

计算 $AB$ 与 $BA$ .

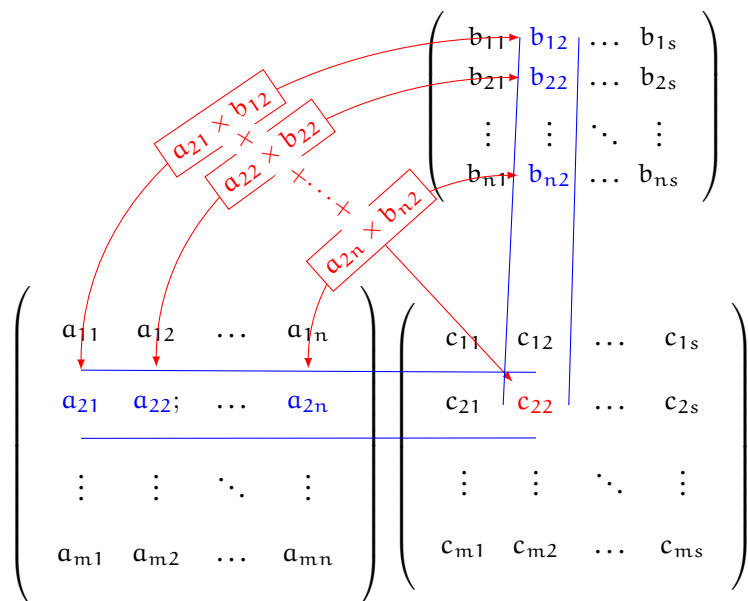


图 2: 矩阵乘法示意图

解.

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

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

例 9. 设

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

计算AB, AC和BA.

解.

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

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

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  $AB = 0 \nRightarrow A = 0$ 或 $B = 0$

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

3 矩阵乘法不满足消去律，即当  $\mathbf{A} \neq \mathbf{0}$  时，

$$\mathbf{AB} = \mathbf{AC} \not\Rightarrow \mathbf{B} = \mathbf{C}$$

当  $\mathbf{A}$  为非奇异矩阵，即  $|\mathbf{A}| \neq 0$  时，

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

矩阵乘法的运算律：

(i) 结合律

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

(ii) 数乘结合律

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

(iii) 左结合律

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

右结合律

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

## 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  $\mathbf{I}_n, \mathbf{I}, \mathbf{E}$

$$\mathbf{I}_n = \begin{pmatrix} 1 & & & \\ & 1 & & \\ & & \ddots & \\ & & & 1 \end{pmatrix}$$

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  $k\mathbf{I}_n, k\mathbf{I}, k\mathbf{E}$

$$k\mathbf{I}_n = \begin{pmatrix} k & & & \\ & k & & \\ & & \ddots & \\ & & & k \end{pmatrix} \quad (k \neq 0)$$

注. 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：

$$(k\mathbf{I})\mathbf{A} = k(\mathbf{IA}) = k\mathbf{A}, \quad \mathbf{A}(k\mathbf{I}) = k(\mathbf{AI}) = k\mathbf{A}.$$

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  $\mathbf{\Lambda}$ ，即

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

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

注. 1 用对角阵 $\Lambda$ 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 $\Lambda$ 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 10. 证明: 两个上三角矩阵的乘积仍为上三角矩阵。

证明. 设

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

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. 两个下三角矩阵的乘积仍是下三角矩阵。

设线性方程组

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

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

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

定理 1. 设 $\mathbf{A}, \mathbf{B}$ 是两个 $n$ 阶方阵, 则

$$|\mathbf{AB}| = |\mathbf{A}||\mathbf{B}|.$$

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

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

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

仿照上述步骤, 可将行列式的左上角元素全消为零, 即得

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

□

例 11. 设

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

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

证明. 设  $\mathbf{A}\mathbf{A}^* = \mathbf{C} = (c_{ij})$ , 其中

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

于是

$$\mathbf{A}\mathbf{A}^* = \begin{pmatrix} |\mathbf{A}| & & & \\ & |\mathbf{A}| & & \\ & & \ddots & \\ & & & |\mathbf{A}| \end{pmatrix} = |\mathbf{A}|\mathbf{I}_n,$$

因此,

$$|\mathbf{A}||\mathbf{A}^*| = |\mathbf{A}\mathbf{A}^*| = |\mathbf{A}|^n,$$

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

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

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

矩阵幂的运算律:

1 当  $m, k$  为正整数时,

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

2 当  $\mathbf{A}\mathbf{B}$  不可交换时, 一般情况下,

$$(\mathbf{A}\mathbf{B})^k \neq \mathbf{A}^k \mathbf{B}^k$$

3 当  $\mathbf{A}\mathbf{B}$  可交换时,

$$(\mathbf{A}\mathbf{B})^k = \mathbf{A}^k \mathbf{B}^k = \mathbf{B}^k \mathbf{A}^k.$$

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,  $\mathbf{A}$  是  $n$  阶矩阵, 则

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

称为矩阵  $\mathbf{A}$  的  $k$  次多项式。

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

$$f(\mathbf{A})g(\mathbf{A}) = g(\mathbf{A})f(\mathbf{A}).$$

2 当  $\mathbf{A}\mathbf{B}$  不可交换时, 一般

$$f(\mathbf{A})g(\mathbf{B}) \neq g(\mathbf{B})f(\mathbf{A})$$

### 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

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

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

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

**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.** 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  $n$  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 12.** 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.

$$(\mathbf{A}^T \mathbf{A})^T = \mathbf{A}^T (\mathbf{A}^T)^T = \mathbf{A}^T \mathbf{A}, \quad (\mathbf{A} \mathbf{A}^T)^T = (\mathbf{A}^T)^T \mathbf{A}^T = \mathbf{A} \mathbf{A}^T$$

□

例 13. 设  $\mathbf{A}$  为  $n$  阶反对称矩阵,  $\mathbf{B}$  为  $n$  阶对称矩阵, 则  $\mathbf{AB} + \mathbf{BA}$  为  $n$  阶反对称矩阵。

证明.

$$(\mathbf{AB} + \mathbf{BA})^T = (\mathbf{AB})^T + (\mathbf{BA})^T = \mathbf{B}^T \mathbf{A}^T + \mathbf{A}^T \mathbf{B}^T = \mathbf{B}(-\mathbf{A}) + (-\mathbf{A}^T) \mathbf{B} = -(\mathbf{AB} + \mathbf{BA}).$$

□

## 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.  $\mathbf{A}$  与  $\mathbf{B}$  的关系:

1. 将(6)代入(5)

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

可见  $\mathbf{AB}$  为恒等变换对应的矩阵, 故

$$\mathbf{AB} = \mathbf{I}.$$

2. 将(5)代入(6)

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

可见  $\mathbf{BA}$  为恒等变换对应的矩阵, 故

$$\mathbf{BA} = \mathbf{I}.$$

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

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

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

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



注. 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.

$\mathbf{A}$ 的矩阵记作 $\mathbf{A}^{-1}$ ，即

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

定理 4. 若 $\mathbf{A}$ 可逆，则 $|\mathbf{A}| \neq 0$ .

证明.

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

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

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

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

之前已证

$$\mathbf{AA}^* = |\mathbf{A}|\mathbf{I}$$

同理可证

$$\mathbf{A}^*\mathbf{A} = |\mathbf{A}|\mathbf{I}$$

定理 5. 若 $|\mathbf{A}| \neq 0$ ，则 $\mathbf{A}$ 可逆，且

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

证明.

该定理提供了求 $\mathbf{A}^{-1}$ 的一种方法。

推论 1. 若 $\mathbf{AB} = \mathbf{I}$ （或 $\mathbf{BA} = \mathbf{I}$ ），则

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

证明.

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

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

注. 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 $\mathbf{A}$ 可逆，则 $\mathbf{A}^{-1}$ 亦可逆，且

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

2 若 $\mathbf{A}$ 可逆， $k \neq 0$ ，则 $k\mathbf{A}$ 可逆，且

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

3 若  $\mathbf{A}, \mathbf{B}$  为同阶矩阵且均可逆, 则  $\mathbf{AB}$  可逆, 且

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

若  $\mathbf{A}_1, \mathbf{A}_2, \dots, \mathbf{A}_m$  皆可逆, 则

$$(\mathbf{A}_1\mathbf{A}_2\cdots\mathbf{A}_m)^{-1} = \mathbf{A}_m^{-1}\cdots\mathbf{A}_2^{-1}\mathbf{A}_1^{-1}$$

4 若  $\mathbf{A}$  可逆, 则  $\mathbf{A}^T$  亦可逆, 且

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

5 若  $\mathbf{A}$  可逆, 则

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

例 14. 已知  $\mathbf{A} = \begin{pmatrix} a & b \\ c & d \end{pmatrix}$ , 求  $\mathbf{A}^{-1}$ 。

解.

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

1 当  $|\mathbf{A}| = ad - bc = 0$  时, 逆阵不存在;

2 当  $|\mathbf{A}| = ad - bc \neq 0$  时,

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

例 15. 求方阵  $\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 2 & 2 & 1 \\ 3 & 4 & 3 \end{pmatrix}$  的逆阵。

解.  $|\mathbf{A}| = 2$ , 故  $\mathbf{A}$  可逆。计算  $\mathbf{A}$  的余子式

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

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

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

故

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

例 16. 设方阵  $\mathbf{A}$  满足方程

$$\mathbf{A}^2 - 3\mathbf{A} - 10\mathbf{I} = \mathbf{0},$$

证明:  $\mathbf{A}, \mathbf{A} - 4\mathbf{I}$  都可逆, 并求它们的逆矩阵。

证明.

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

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

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

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

□

例 17. 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 18. 设 $\mathbf{A} = (a_{ij})_{n \times n}$ 为非零实矩阵, 证明: 若 $\mathbf{A}^* = \mathbf{A}^T$ , 则 $\mathbf{A}$ 可逆。

证明. 欲证 $\mathbf{A}$ 可逆, 只需证 $|\mathbf{A}| \neq 0$ 。

由 $\mathbf{A}^* = \mathbf{A}^T$ 及 $\mathbf{A}^*$ 的定义可知,  $\mathbf{A}$ 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

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

由于 $\mathbf{A}$ 为非零实矩阵, 故 $|\mathbf{A}| \neq 0$ , 即 $\mathbf{A}$ 可逆。

□

例 19. 设 $\mathbf{A}$ 可逆, 且 $\mathbf{A}^* \mathbf{B} = \mathbf{A}^{-1} + \mathbf{B}$ , 证明 $\mathbf{B}$ 可逆, 当 $\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 2 & 6 & 0 \\ 0 & 2 & 6 \\ 0 & 0 & 2 \end{pmatrix}$ 时, 求 $\mathbf{B}$ 。

解.

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

故 $\mathbf{B}$ 与 $\mathbf{A}^* - \mathbf{I}$ 可逆。

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

其中

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

易算得

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

例 20. 设 $\mathbf{A}$ ,  $\mathbf{B}$ 均为 $n$ 阶可逆矩阵, 证明:

$$(1). (\mathbf{AB})^* = \mathbf{B}^* \mathbf{A}^*$$

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

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

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

(2) 由 $(\mathbf{A}^*)^* \mathbf{A}^* = |\mathbf{A}^*|\mathbf{I}$ , 得

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

两边同时右乘 $\mathbf{A}$ 得

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

□

例 21. 设  $\mathbf{P} = \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 1 & 4 \end{pmatrix}$ ,  $\mathbf{\Lambda} = \begin{pmatrix} 1 & \\ & 2 \end{pmatrix}$ ,  $\mathbf{AP} = \mathbf{P}\mathbf{\Lambda}$ , 求  $\mathbf{A}^n$ .

解.

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

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

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

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

结论 1. 令

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

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

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

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

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

## 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**, 其中

- (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
$r_i \leftrightarrow r_j$	$r_i \leftrightarrow r_j$
$r_i \times k$	$r_i \times \frac{1}{k}$
$r_i + r_j \times k$	$r_i - r_j \times k$

Table 1: 初等变换及其逆变换

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

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

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

**性质 1.** 矩阵的等价满足以下三条性质:

(i) **反身性**:  $\mathbf{A} \sim \mathbf{A}$ ;

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

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

**定义 16** (初等矩阵). 将单位矩阵 $\mathbf{I}$ 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、对调单位矩阵的两行或两列 (**初等对调矩阵**)

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

第*i*列      第*j*列

a. 用  $m$  阶初等矩阵  $E_{ij}$  左乘  $A = (a_{ij})_{m \times n}$ , 得

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

其结果相当于: 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

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

其结果相当于把  $A$  的第  $i$  列与第  $j$  列对调 ( $c_i \leftrightarrow c_j$ ).

2、以非零常数k乘单位矩阵的某行或某列（初等倍乘矩阵）

$$\mathbf{E}_i(k) = \begin{pmatrix} 1 & & & & & \\ & \ddots & & & & \\ & & 1 & & & \\ & & & k & & \\ & & & & 1 & \\ & & & & & \ddots \\ & & & & & & 1 \end{pmatrix} \quad \begin{matrix} \text{第}i\text{行} \\ \text{第}i\text{列} \end{matrix}$$

a. 以m阶初等矩阵 $\mathbf{E}_i(k)$ 左乘 $\mathbf{A}$ ，得

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

其结果相当于以数k乘 $\mathbf{A}$ 的第i行（ $r_i \times k$ ）；

b. 以n阶初等矩阵 $\mathbf{E}_i(k)$ 右乘 $\mathbf{A}$ ，得

$$\mathbf{A}\mathbf{E}_i(k) = \begin{pmatrix} a_{11} & \cdots & ka_{1i} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & \cdots & ka_{2i} & \cdots & a_{jn} \\ \vdots & & \vdots & & \vdots \\ a_{m1} & \cdots & ka_{mi} & \cdots & a_{mn} \end{pmatrix} \quad \text{第}i\text{列}$$

其结果相当于以数k乘 $\mathbf{A}$ 的第i列（ $c_i \times k$ ）。

3、以非零常数k乘单位矩阵的某行再加入到另一行上（初等倍加矩阵）

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

a. 以m阶初等矩阵 $E_{ij}(k)$ 左乘 $A$ ，得

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

其结果相当于把 $A$ 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

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

其结果相当于把 $A$ 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：

$E_i(k)A$ ：

$E_{ij}(k)A$ ：

$E_{ij}A$ ：



$\mathbf{A}\mathbf{E}_i(k)$  :

$\mathbf{A}\mathbf{E}_{ij}(k)$  :

$\mathbf{A}\mathbf{E}_{ij}$  :

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

$$\mathbf{E}_{ij}^{-1} = \mathbf{E}_{ij}$$

(ii) 由变换  $r_i \times k$  的逆变换为  $r_i \times \frac{1}{k}$  可知

$$\mathbf{E}_i(k)^{-1} = \mathbf{E}_i\left(\frac{1}{k}\right)$$

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

$$\mathbf{E}_{ij}(k)^{-1} = \mathbf{E}_{ij}(-k)$$

$$\mathbf{E}_{ij}\mathbf{E}_{ij} = \mathbf{I}, \quad \mathbf{E}_i(k)\mathbf{E}_i\left(\frac{1}{k}\right) = \mathbf{I}, \quad \mathbf{E}_{ij}(k)\mathbf{E}_{ij}(-k) = \mathbf{I}.$$

**例 22.** 例 1 设初等矩阵

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

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

**解.**

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

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

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

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

**例 23.** 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 $\mathbf{A} = \mathbf{L}\mathbf{U}$  (称为矩阵的 $LU$ 分解)。

解.

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

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

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

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

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

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。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

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

□

**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

$$(\mathbf{A} \quad \mathbf{I}) \xrightarrow{\text{初等行变换}} (\mathbf{I} \quad \mathbf{A}^{-1})$$

同理,

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

例 24. 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 25. 已知  $\mathbf{A}\mathbf{B}\mathbf{A}^T = 2\mathbf{B}\mathbf{A}^T + \mathbf{I}$ , 求  $\mathbf{B}$ , 其中  $\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 2 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$

解.

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

故

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

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

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

$$\mathbf{A}\mathbf{x} = \mathbf{b},$$

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 26. 设

$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 2 & 1 & -3 \\ 1 & 2 & -3 \\ -1 & 3 & 2 \end{pmatrix}, \quad \mathbf{b}_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ -2 \end{pmatrix}, \quad \mathbf{b}_2 = \begin{pmatrix} -1 \\ 0 \\ 5 \end{pmatrix},$$

求  $\mathbf{A}\mathbf{x} = \mathbf{b}_1$  与  $\mathbf{A}\mathbf{x} = \mathbf{b}_2$  的解。

解.

$$(\mathbf{A} \quad \mathbf{b}_1 \quad \mathbf{b}_2) = \begin{pmatrix} 2 & 1 & 3 & 1 & -1 \\ 1 & 2 & -2 & 2 & 0 \\ -1 & 3 & 2 & -2 & 5 \end{pmatrix} \xrightarrow[\sim]{\begin{matrix} r_1 \leftrightarrow r_2 \\ r_2 - 2r_1 \\ r_3 + r_1 \end{matrix}} \begin{pmatrix} 1 & 2 & -2 & 2 & 0 \\ 0 & -3 & 1 & -3 & -1 \\ 0 & 5 & 0 & 0 & 5 \end{pmatrix}$$

$$\xrightarrow[\sim]{\begin{matrix} r_3 \leftrightarrow r_2 \\ r_2 \div 5 \\ r_3 + 3r_2 \end{matrix}} \begin{pmatrix} 1 & 2 & -2 & 2 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 1 & -3 & 2 \end{pmatrix} \xrightarrow{r_1 - 2r_2 + 2r_3} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & -4 & 2 \\ 0 & 1 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 1 & -3 & 2 \end{pmatrix}$$

例 27. 求解矩阵方程  $\mathbf{A}\mathbf{X} = \mathbf{A} + \mathbf{X}$ , 其中  $\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 2 & 2 & 0 \\ 2 & 1 & 3 \\ 0 & 1 & 0 \end{pmatrix}$

解. 原方程等价于

$$(\mathbf{A} - \mathbf{I})\mathbf{X} = \mathbf{A}$$

$$(\mathbf{A} - \mathbf{I} \quad \mathbf{A}) = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 0 & 2 & 2 & 0 \\ 2 & 0 & 3 & 2 & 1 & 3 \\ 0 & 1 & -1 & 0 & 1 & 0 \end{pmatrix} \xrightarrow[\sim]{\begin{matrix} r_2 - 2r_1 \\ r_2 \leftrightarrow r_3 \end{matrix}} \begin{pmatrix} 1 & 2 & 0 & 2 & 2 & 0 \\ 0 & 1 & -1 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & -4 & 3 & -2 & -3 & 3 \end{pmatrix}$$

$$\xrightarrow[\sim]{\begin{matrix} r_3 + 4r_2 \\ r_3 \div (-1) \end{matrix}} \begin{pmatrix} 1 & 2 & 0 & 2 & 2 & 0 \\ 0 & 1 & -1 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 2 & -1 & -3 \end{pmatrix}$$

$$\xrightarrow[\sim]{\begin{matrix} r_3 + 4r_2 \\ r_3 \div (-1) \end{matrix}} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & -2 & 2 & 6 \\ 0 & 1 & 0 & 2 & 0 & -3 \\ 0 & 0 & 1 & 2 & -1 & -3 \end{pmatrix}$$

例 28. 当  $a, b$  满足什么条件时, 矩阵  $\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 2 & 3 \\ 1 & 4 & 7 & 10 \\ -1 & 0 & 1 & b \\ a & 2 & 3 & 4 \end{pmatrix}$  不可逆。

解.

$$\mathbf{A} \xrightarrow[\mathbf{c}_2 \leftrightarrow \mathbf{c}_3]{\mathbf{c}_1 \leftrightarrow \mathbf{c}_2} \begin{pmatrix} 1 & 2 & 0 & 3 \\ 4 & 7 & 1 & 10 \\ 0 & 1 & -1 & b \\ 2 & 3 & a & 4 \end{pmatrix} \xrightarrow[\mathbf{r}_4 + \mathbf{r}_1 \times (-2)]{\mathbf{r}_2 + \mathbf{r}_1 \times (-4)} \begin{pmatrix} 1 & 2 & 0 & 3 \\ 0 & -1 & 1 & -2 \\ 0 & 1 & -1 & b \\ 0 & -1 & a & -2 \end{pmatrix}$$

$$\xrightarrow[\mathbf{r}_4 + \mathbf{r}_2 \times (-1)]{\mathbf{r}_3 + \mathbf{r}_2} \begin{pmatrix} 1 & 2 & 0 & 3 \\ 0 & -1 & 1 & -2 \\ 0 & 0 & -1 & b \\ 0 & 0 & a-1 & 0 \end{pmatrix}$$

## 6 矩阵分块

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

记为

$$\begin{pmatrix} \mathbf{A}_{11} & \mathbf{A}_{12} \\ \mathbf{A}_{21} & \mathbf{A}_{22} \end{pmatrix}$$

其中

$$\mathbf{A}_{11} = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} \end{pmatrix}, \quad \mathbf{A}_{12} = \begin{pmatrix} a_{13} & a_{14} \\ a_{23} & a_{24} \end{pmatrix}$$

$$\mathbf{A}_{21} = \begin{pmatrix} a_{31} & a_{32} \end{pmatrix}, \quad \mathbf{A}_{22} = \begin{pmatrix} a_{33} & a_{34} \end{pmatrix}$$

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

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).

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

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 ( $i = 1, 2, \cdots, m$ ), 且

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

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

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

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

$$\mathbf{C}_{ij} = \sum_{k=1}^s \mathbf{A}_{ik} \mathbf{B}_{kj}.$$

例 29. 例 1 用分块矩阵的乘法计算  $\mathbf{AB}$ , 其中

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

$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 & 0 \\ -1 & 2 & 1 & 0 & 0 \\ 1 & 1 & 0 & 1 & 0 \\ -2 & 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \mathbf{I}_2 & \mathbf{0}_{2 \times 3} \\ \mathbf{A}_1 & \mathbf{I}_3 \end{pmatrix}$$

$$\mathbf{B} = \begin{pmatrix} 3 & 2 & 0 & 1 & 0 \\ 1 & 3 & 0 & 0 & 1 \\ -1 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & -1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & -1 & 0 & 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \mathbf{B}_1 & \mathbf{I}_2 \\ -\mathbf{I}_3 & \mathbf{0}_{3 \times 2} \end{pmatrix}$$

则

$$\mathbf{AB} = \begin{pmatrix} \mathbf{I}_2 & \mathbf{0} \\ \mathbf{A}_1 & \mathbf{I}_3 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \mathbf{B}_1 & \mathbf{I}_2 \\ -\mathbf{I}_3 & \mathbf{0} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \mathbf{B}_1 & \mathbf{I}_2 \\ \mathbf{A}_1 \mathbf{B}_1 - \mathbf{I}_3 & \mathbf{A}_1 \end{pmatrix}$$

其中

$$\mathbf{A}_1 \mathbf{B}_1 - \mathbf{I}_3 = \begin{pmatrix} -1 & 2 \\ 1 & 1 \\ -2 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 3 & 2 & 0 \\ 1 & 3 & 0 \end{pmatrix} - \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -2 & 4 & 0 \\ 4 & 4 & 0 \\ -6 & -4 & -1 \end{pmatrix}$$

例 30. 设  $\mathbf{A}$  为  $m \times n$  矩阵,  $\mathbf{B}$  为  $n \times s$  矩阵,  $\mathbf{B}$  按列分块成  $1 \times s$  分块矩阵, 将  $\mathbf{A}$  看成  $1 \times 1$  分块矩阵, 则

$$\mathbf{AB} = \mathbf{A}(\mathbf{b}_1, \mathbf{b}_2, \dots, \mathbf{b}_s) = (\mathbf{Ab}_1, \mathbf{Ab}_2, \dots, \mathbf{Ab}_s)$$

若已知  $\mathbf{AB} = \mathbf{0}$ , 则显然

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

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

例 31. 设  $\mathbf{A}^\top \mathbf{A} = \mathbf{0}$ , 证明  $\mathbf{A} = \mathbf{0}$ .

证明. 设  $\mathbf{A} = (\mathbf{a}_{ij})_{m \times n}$ , 把  $\mathbf{A}$  用列向量表示为  $\mathbf{A} = (\mathbf{a}_1, \mathbf{a}_2, \dots, \mathbf{a}_n)$ , 则

$$\mathbf{A}^\top \mathbf{A} = \begin{pmatrix} \mathbf{a}_1^\top \\ \mathbf{a}_2^\top \\ \vdots \\ \mathbf{a}_n^\top \end{pmatrix} (\mathbf{a}_1, \mathbf{a}_2, \dots, \mathbf{a}_n) = \begin{pmatrix} \mathbf{a}_1^\top \mathbf{a}_1 & \mathbf{a}_1^\top \mathbf{a}_2 & \cdots & \mathbf{a}_1^\top \mathbf{a}_n \\ \mathbf{a}_2^\top \mathbf{a}_1 & \mathbf{a}_2^\top \mathbf{a}_2 & \cdots & \mathbf{a}_2^\top \mathbf{a}_n \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \mathbf{a}_n^\top \mathbf{a}_1 & \mathbf{a}_n^\top \mathbf{a}_2 & \cdots & \mathbf{a}_n^\top \mathbf{a}_n \end{pmatrix}$$

因为  $\mathbf{A}^\top \mathbf{A} = \mathbf{0}$ , 故

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

特别地, 有

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

即

$$\mathbf{a}_{1j}^2 + \mathbf{a}_{2j}^2 + \cdots + \mathbf{a}_{mj}^2 = 0 \Rightarrow \mathbf{a}_{1j} = \mathbf{a}_{2j} = \cdots = \mathbf{a}_{mj} = 0 \Rightarrow \mathbf{A} = \mathbf{0}.$$

□

例 32. 若  $n$  阶矩阵  $\mathbf{C}, \mathbf{D}$  可以分块成同型对角块矩阵, 即

$$\mathbf{C} = \begin{pmatrix} \mathbf{C}_1 & & & \\ & \mathbf{C}_2 & & \\ & & \cdots & \\ & & & \mathbf{C}_m \end{pmatrix}, \quad \mathbf{D} = \begin{pmatrix} \mathbf{D}_1 & & & \\ & \mathbf{D}_2 & & \\ & & \cdots & \\ & & & \mathbf{D}_m \end{pmatrix}$$

其中  $\mathbf{C}_i$  和  $\mathbf{D}_i$  为同阶方阵 ( $i = 1, 2, \dots, m$ ), 则

$$\mathbf{CD} = \begin{pmatrix} \mathbf{C}_1 \mathbf{D}_1 & & & \\ & \mathbf{C}_2 \mathbf{D}_2 & & \\ & & \cdots & \\ & & & \mathbf{C}_m \mathbf{D}_m \end{pmatrix}$$

例 33. 证明: 若方阵  $\mathbf{A}$  为可逆的上三角阵, 则  $\mathbf{A}^{-1}$  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

$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} & a_{14} \\ 0 & a_{22} & a_{23} & a_{24} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & a_{nn} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a_{11} & \alpha \\ 0 & \mathbf{A}_1 \end{pmatrix}$$

其中  $\mathbf{A}_1$  为  $n - 1$  阶可逆上三角阵。

设 $\mathbf{A}$ 的逆阵为

$$\mathbf{B} = \begin{pmatrix} b_{11} & \boldsymbol{\beta} \\ \boldsymbol{\gamma} & \mathbf{B}_1 \end{pmatrix}, \quad \boldsymbol{\beta} = \begin{pmatrix} b_{12} \\ \vdots \\ b_{1n} \end{pmatrix}^T, \quad \boldsymbol{\gamma} = \begin{pmatrix} b_{21} \\ \vdots \\ b_{n1} \end{pmatrix}, \quad \mathbf{B}_1 = \begin{pmatrix} b_{22} & \cdots & b_{2n} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ b_{n2} & \cdots & b_{nn} \end{pmatrix}$$

则

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

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

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

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 34.**

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

**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

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

- 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  $2 \times 2$  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 35.** 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

$$\begin{aligned} BX = I & \Rightarrow X = B^{-1} \\ BY = 0 & \Rightarrow Y = 0 \\ CX + DZ = 0 & \Rightarrow Z = -D^{-1}CB^{-1} \\ CY + DT = I & \Rightarrow T = D^{-1} \end{aligned}$$

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)

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

(ii) 分块倍加矩阵

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

(iii) 分块对换矩阵

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

**例 36.** 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

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

则

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

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。

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

构造分块倍加矩阵

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

则

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

于是

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

例 37. 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

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

则

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

两边同时取行列式得

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

□

例 38. 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。

□