

# 线性代数

## 矩阵

张晓平



数学与统计学院

Email: [xpzhang.math@whu.edu.cn](mailto:xpzhang.math@whu.edu.cn)

Homepage: <http://staff.whu.edu.cn/show.jsp?n=Zhang%20Xiaoping>

# 目录

- ① 矩阵
- ② 矩阵的计算
  - 矩阵的加法
  - 矩阵的数乘
  - 矩阵的乘法
  - 一些特殊矩阵及其运算
- ③ 矩阵的转置、对称矩阵
- ④ 逆矩阵
- ⑤ 矩阵的初等变换与初等矩阵
- ⑥ 矩阵分块

## 1 矩阵

## 2 矩阵的计算

- 矩阵的加法
- 矩阵的数乘
- 矩阵的乘法
- 一些特殊矩阵及其运算

## 3 矩阵的转置、对称矩阵

## 4 逆矩阵

## 5 矩阵的初等变换与初等矩阵

## 6 矩阵分块

## 矩阵的定义

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  $\mathbf{A}_{m \times n}$ 。

## 矩阵的定义

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  $\mathbf{A}_{m \times n}$ 。

## 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。

## 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。

## 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。



## 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**。

## 说明 [续]

- 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。

## 说明 [续]

- 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。

## 说明 [续]

- 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。

## 说明 [续]

- 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。

## 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。

## 例1 [续]

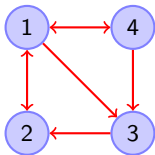
这四种产品的单价及单件重量也可列成矩阵

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

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

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

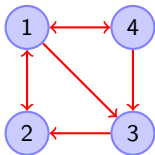
则该航线图可用矩阵表示为

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



## 例2

四个城市间的单向航线如图所示



若令

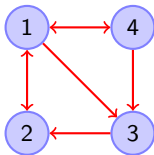
$$a_{ij} = \begin{cases} 1, & \text{从} i \text{市到} j \text{市有1条单向航线} \\ 0, & \text{从} i \text{市到} j \text{市没有单向航线} \end{cases}$$

则该航线图可用矩阵表示为

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

## 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

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

## 例3

设变量  $x_1, x_2, \dots, x_n$  与变量  $y_1, y_2, \dots, y_m$  满足：

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

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。

## 例3

设变量  $x_1, x_2, \dots, x_n$  与变量  $y_1, y_2, \dots, y_m$  满足：

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

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。

## 例3

设变量  $x_1, x_2, \dots, x_n$  与变量  $y_1, y_2, \dots, y_m$  满足：

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

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。

## 例3

设变量  $x_1, x_2, \dots, x_n$  与变量  $y_1, y_2, \dots, y_m$  满足：

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

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。

## 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

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

## 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

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



## 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

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

## 线性变换

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

它对应 $n$ 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

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

## 线性变换

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

它对应 $n$ 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

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

## 线性变换

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

它对应 $n$ 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

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

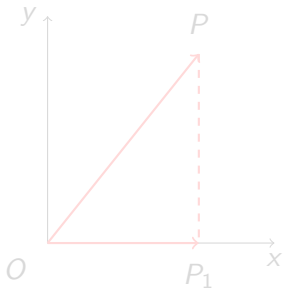
矩阵

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

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。



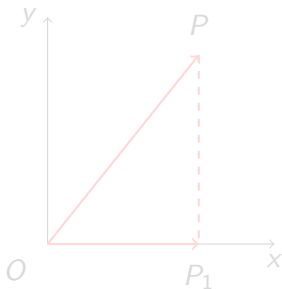
矩阵

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

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。



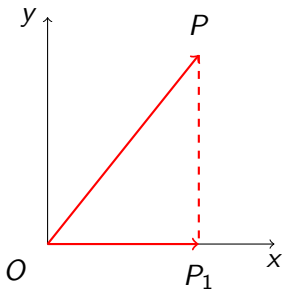
矩阵

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

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。



矩阵

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

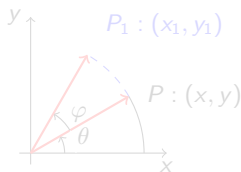
对应的线性变换

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

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  $\vec{OP}$  逆时针旋转  $\varphi$  角得到向量  $\vec{OP}_1$ 。



矩阵

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

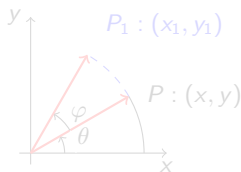
对应的线性变换

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

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  $\vec{OP}$  逆时针旋转  $\varphi$  角得到向量  $\vec{OP}_1$ 。

矩阵

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

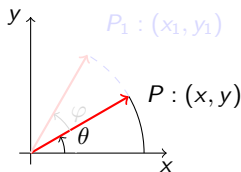
对应的线性变换

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

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  $\vec{OP}$  逆时针旋转  $\varphi$  角得到向量  $\vec{OP}_1$ 。

矩阵

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

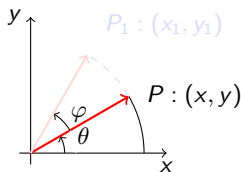
对应的线性变换

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

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  $\vec{OP}$  逆时针旋转  $\varphi$  角得到向量  $\vec{OP}_1$ 。

矩阵

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

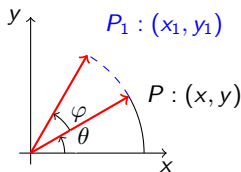
对应的线性变换

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

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  $\vec{OP}$  逆时针旋转  $\varphi$  角得到向量  $\vec{OP}_1$ 。

## 高斯消去法

求解线性方程组

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

## 高斯消去法

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：

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

## 高斯消去法

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：

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

## 高斯消去法

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：

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



# 高斯消去法

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：

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

如此形状方程组称为**阶梯形线性方程组**.

## 高斯消去法

求解线性方程组

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

该方程组可写成矩阵形式

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

图: 增广矩阵

$$\begin{pmatrix} 2 & -2 & 0 & 6 & | & -2 \\ 2 & -1 & 2 & 4 & | & -2 \\ 3 & -1 & 4 & 4 & | & -3 \\ 5 & -3 & 1 & 20 & | & -2 \end{pmatrix} \xrightarrow{r_1 \times \frac{1}{2}} \begin{pmatrix} 1 & -1 & 0 & 3 & | & -1 \\ 2 & -1 & 2 & 4 & | & -2 \\ 3 & -1 & 4 & 4 & | & -3 \\ 5 & -3 & 1 & 20 & | & -2 \end{pmatrix}$$

$$\xrightarrow[r_3+(-3)\times r_1, r_4+(-5)\times r_1]{r_2+(-2)\times r_1} \begin{pmatrix} 1 & -1 & 0 & 3 & | & -1 \\ 0 & 1 & 2 & -2 & | & 0 \\ 0 & 0 & 0 & -1 & | & 0 \\ 0 & 0 & -3 & 9 & | & 3 \end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix} 2 & -2 & 0 & 6 & | & -2 \\ 2 & -1 & 2 & 4 & | & -2 \\ 3 & -1 & 4 & 4 & | & -3 \\ 5 & -3 & 1 & 20 & | & -2 \end{pmatrix} \xrightarrow{r_1 \times \frac{1}{2}} \begin{pmatrix} 1 & -1 & 0 & 3 & | & -1 \\ 2 & -1 & 2 & 4 & | & -2 \\ 3 & -1 & 4 & 4 & | & -3 \\ 5 & -3 & 1 & 20 & | & -2 \end{pmatrix}$$

$$\xrightarrow[r_3+(-3)\times r_1, r_4+(-5)\times r_1]{r_2+(-2)\times r_1} \begin{pmatrix} 1 & -1 & 0 & 3 & | & -1 \\ 0 & 1 & 2 & -2 & | & 0 \\ 0 & 0 & 0 & -1 & | & 0 \\ 0 & 0 & -3 & 9 & | & 3 \end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix} 2 & -2 & 0 & 6 & | & -2 \\ 2 & -1 & 2 & 4 & | & -2 \\ 3 & -1 & 4 & 4 & | & -3 \\ 5 & -3 & 1 & 20 & | & -2 \end{pmatrix} \xrightarrow{r_1 \times \frac{1}{2}} \begin{pmatrix} 1 & -1 & 0 & 3 & | & -1 \\ 2 & -1 & 2 & 4 & | & -2 \\ 3 & -1 & 4 & 4 & | & -3 \\ 5 & -3 & 1 & 20 & | & -2 \end{pmatrix}$$

$$\xrightarrow[r_3+(-3)\times r_1, r_4+(-5)\times r_1]{r_2+(-2)\times r_1} \begin{pmatrix} 1 & -1 & 0 & 3 & | & -1 \\ 0 & 1 & 2 & -2 & | & 0 \\ 0 & 0 & 0 & -1 & | & 0 \\ 0 & 0 & -3 & 9 & | & 3 \end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix} 2 & -2 & 0 & 6 & | & -2 \\ 2 & -1 & 2 & 4 & | & -2 \\ 3 & -1 & 4 & 4 & | & -3 \\ 5 & -3 & 1 & 20 & | & -2 \end{pmatrix} \xrightarrow{r_1 \times \frac{1}{2}} \begin{pmatrix} 1 & -1 & 0 & 3 & | & -1 \\ 2 & -1 & 2 & 4 & | & -2 \\ 3 & -1 & 4 & 4 & | & -3 \\ 5 & -3 & 1 & 20 & | & -2 \end{pmatrix}$$

$$\xrightarrow[r_3+(-3)\times r_1, r_4+(-5)\times r_1]{r_2+(-2)\times r_1} \begin{pmatrix} 1 & -1 & 0 & 3 & | & -1 \\ 0 & 1 & 2 & -2 & | & 0 \\ 0 & 0 & 0 & -1 & | & 0 \\ 0 & 0 & -3 & 9 & | & 3 \end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix} 2 & -2 & 0 & 6 & | & -2 \\ 2 & -1 & 2 & 4 & | & -2 \\ 3 & -1 & 4 & 4 & | & -3 \\ 5 & -3 & 1 & 20 & | & -2 \end{pmatrix} \xrightarrow{r_1 \times \frac{1}{2}} \begin{pmatrix} 1 & -1 & 0 & 3 & | & -1 \\ 2 & -1 & 2 & 4 & | & -2 \\ 3 & -1 & 4 & 4 & | & -3 \\ 5 & -3 & 1 & 20 & | & -2 \end{pmatrix}$$

$$\xrightarrow[r_3+(-3)\times r_1, r_4+(-5)\times r_1]{r_2+(-2)\times r_1} \begin{pmatrix} 1 & -1 & 0 & 3 & | & -1 \\ 0 & 1 & 2 & -2 & | & 0 \\ 0 & 0 & 0 & -1 & | & 0 \\ 0 & 0 & -3 & 9 & | & 3 \end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix} 1 & -1 & 0 & 3 & | & -1 \\ 0 & 1 & 2 & -2 & | & 0 \\ 0 & 0 & 0 & -1 & | & 0 \\ 0 & 0 & -3 & 9 & | & 3 \end{pmatrix}$$

$$\xrightarrow{r_3 \leftrightarrow r_4} \begin{pmatrix} 1 & -1 & 0 & 3 & | & -1 \\ 0 & 1 & 2 & -2 & | & 0 \\ 0 & 0 & -3 & 9 & | & 3 \\ 0 & 0 & 0 & -1 & | & 0 \end{pmatrix}$$

$$\xrightarrow{r_3 \div (-3)} \begin{pmatrix} 1 & -1 & 0 & 3 & | & -1 \\ 0 & 1 & 2 & -2 & | & 0 \\ 0 & 0 & 1 & -3 & | & -1 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & | & 0 \end{pmatrix}$$



$$\begin{pmatrix} 1 & -1 & 0 & 3 & | & -1 \\ 0 & 1 & 2 & -2 & | & 0 \\ 0 & 0 & 0 & -1 & | & 0 \\ 0 & 0 & -3 & 9 & | & 3 \end{pmatrix}$$

$$\xrightarrow{\underline{\underline{r_3 \leftrightarrow r_4}}} \begin{pmatrix} 1 & -1 & 0 & 3 & | & -1 \\ 0 & 1 & 2 & -2 & | & 0 \\ 0 & 0 & -3 & 9 & | & 3 \\ 0 & 0 & 0 & -1 & | & 0 \end{pmatrix}$$

$$\xrightarrow{\underline{\underline{r_3 \div (-3)}}} \begin{pmatrix} 1 & -1 & 0 & 3 & | & -1 \\ 0 & 1 & 2 & -2 & | & 0 \\ 0 & 0 & 1 & -3 & | & -1 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & | & 0 \end{pmatrix}$$

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

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

例

求解线性方程组

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

其增广矩阵为

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

例

求解线性方程组

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

其增广矩阵为

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

$$\begin{pmatrix} 1 & -1 & -1 & 0 & 3 & | & -1 \\ 2 & -2 & -1 & 2 & 4 & | & -2 \\ 3 & -3 & -1 & 4 & 5 & | & -3 \\ 1 & -1 & 1 & 1 & 8 & | & 2 \end{pmatrix} \xrightarrow[r_4+(-1)\times r_1]{r_2+(-2)\times r_1} \begin{pmatrix} 1 & -1 & -1 & 0 & 3 & | & -1 \\ 0 & 0 & 1 & 2 & -2 & | & 0 \\ 0 & 0 & 2 & 4 & -4 & | & 0 \\ 0 & 0 & 2 & 1 & 5 & | & 3 \end{pmatrix}$$

$$\xrightarrow[r_3+(-2)\times r_2]{r_3+(-2)\times r_2} \begin{pmatrix} 1 & -1 & -1 & 0 & 3 & | & -1 \\ 0 & 0 & 1 & 2 & -2 & | & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & | & 0 \\ 0 & 0 & 0 & -3 & 9 & | & 3 \end{pmatrix}$$

$$\xrightarrow[r_3 \leftrightarrow r_4]{r_4 \div (-3)} \begin{pmatrix} 1 & -1 & -1 & 0 & 3 & | & -1 \\ 0 & 0 & 1 & 2 & -2 & | & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & -3 & | & -1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & | & 0 \end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix} 1 & -1 & -1 & 0 & 3 & | & -1 \\ 2 & -2 & -1 & 2 & 4 & | & -2 \\ 3 & -3 & -1 & 4 & 5 & | & -3 \\ 1 & -1 & 1 & 1 & 8 & | & 2 \end{pmatrix} \xrightarrow[r_4+(-1)\times r_1]{r_2+(-2)\times r_1} \begin{pmatrix} 1 & -1 & -1 & 0 & 3 & | & -1 \\ 0 & 0 & 1 & 2 & -2 & | & 0 \\ 0 & 0 & 2 & 4 & -4 & | & 0 \\ 0 & 0 & 2 & 1 & 5 & | & 3 \end{pmatrix}$$

$$\xrightarrow[r_3+(-2)\times r_2]{r_3+(-2)\times r_2} \begin{pmatrix} 1 & -1 & -1 & 0 & 3 & | & -1 \\ 0 & 0 & 1 & 2 & -2 & | & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & | & 0 \\ 0 & 0 & 0 & -3 & 9 & | & 3 \end{pmatrix}$$

$$\xrightarrow[r_3 \leftrightarrow r_4]{r_4 \div (-3)} \begin{pmatrix} 1 & -1 & -1 & 0 & 3 & | & -1 \\ 0 & 0 & 1 & 2 & -2 & | & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & -3 & | & -1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & | & 0 \end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix} 1 & -1 & -1 & 0 & 3 & | & -1 \\ 2 & -2 & -1 & 2 & 4 & | & -2 \\ 3 & -3 & -1 & 4 & 5 & | & -3 \\ 1 & -1 & 1 & 1 & 8 & | & 2 \end{pmatrix} \xrightarrow[r_4+(-1)\times r_1]{r_2+(-2)\times r_1} \begin{pmatrix} 1 & -1 & -1 & 0 & 3 & | & -1 \\ 0 & 0 & 1 & 2 & -2 & | & 0 \\ 0 & 0 & 2 & 4 & -4 & | & 0 \\ 0 & 0 & 2 & 1 & 5 & | & 3 \end{pmatrix}$$

$$\xrightarrow[r_3+(-2)\times r_2]{r_3+(-2)\times r_2} \begin{pmatrix} 1 & -1 & -1 & 0 & 3 & | & -1 \\ 0 & 0 & 1 & 2 & -2 & | & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & | & 0 \\ 0 & 0 & 0 & -3 & 9 & | & 3 \end{pmatrix}$$

$$\xrightarrow[r_3 \leftrightarrow r_4]{r_4 \div (-3)} \begin{pmatrix} 1 & -1 & -1 & 0 & 3 & | & -1 \\ 0 & 0 & 1 & 2 & -2 & | & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & -3 & | & -1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & | & 0 \end{pmatrix}$$



$$\begin{pmatrix} 1 & -1 & -1 & 0 & 3 & | & -1 \\ 2 & -2 & -1 & 2 & 4 & | & -2 \\ 3 & -3 & -1 & 4 & 5 & | & -3 \\ 1 & -1 & 1 & 1 & 8 & | & 2 \end{pmatrix} \xrightarrow[r_4+(-1)\times r_1]{r_2+(-2)\times r_1, r_3+(-3)\times r_1} \begin{pmatrix} 1 & -1 & -1 & 0 & 3 & | & -1 \\ 0 & 0 & 1 & 2 & -2 & | & 0 \\ 0 & 0 & 2 & 4 & -4 & | & 0 \\ 0 & 0 & 2 & 1 & 5 & | & 3 \end{pmatrix}$$

$$\xrightarrow[r_3+(-2)\times r_2]{r_3+(-2)\times r_2} \begin{pmatrix} 1 & -1 & -1 & 0 & 3 & | & -1 \\ 0 & 0 & 1 & 2 & -2 & | & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & | & 0 \\ 0 & 0 & 0 & -3 & 9 & | & 3 \end{pmatrix}$$

$$\xrightarrow[r_3 \leftrightarrow r_4]{r_4 \div (-3)} \begin{pmatrix} 1 & -1 & -1 & 0 & 3 & | & -1 \\ 0 & 0 & 1 & 2 & -2 & | & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & -3 & | & -1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & | & 0 \end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix} 1 & -1 & -1 & 0 & 3 & | & -1 \\ 2 & -2 & -1 & 2 & 4 & | & -2 \\ 3 & -3 & -1 & 4 & 5 & | & -3 \\ 1 & -1 & 1 & 1 & 8 & | & 2 \end{pmatrix} \xrightarrow[r_4+(-1)\times r_1]{r_2+(-2)\times r_1} \begin{pmatrix} 1 & -1 & -1 & 0 & 3 & | & -1 \\ 0 & 0 & 1 & 2 & -2 & | & 0 \\ 0 & 0 & 2 & 4 & -4 & | & 0 \\ 0 & 0 & 2 & 1 & 5 & | & 3 \end{pmatrix}$$

$$\xrightarrow[r_3+(-2)\times r_2]{r_3+(-2)\times r_2} \begin{pmatrix} 1 & -1 & -1 & 0 & 3 & | & -1 \\ 0 & 0 & 1 & 2 & -2 & | & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & | & 0 \\ 0 & 0 & 0 & -3 & 9 & | & 3 \end{pmatrix}$$

$$\xrightarrow[r_3 \leftrightarrow r_4]{r_4 \div (-3)} \begin{pmatrix} 1 & -1 & -1 & 0 & 3 & | & -1 \\ 0 & 0 & 1 & 2 & -2 & | & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & -3 & | & -1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & | & 0 \end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix} 1 & -1 & -1 & 0 & 3 & | & -1 \\ 2 & -2 & -1 & 2 & 4 & | & -2 \\ 3 & -3 & -1 & 4 & 5 & | & -3 \\ 1 & -1 & 1 & 1 & 8 & | & 2 \end{pmatrix} \xrightarrow[r_4+(-1)\times r_1]{r_2+(-2)\times r_1} \begin{pmatrix} 1 & -1 & -1 & 0 & 3 & | & -1 \\ 0 & 0 & 1 & 2 & -2 & | & 0 \\ 0 & 0 & 2 & 4 & -4 & | & 0 \\ 0 & 0 & 2 & 1 & 5 & | & 3 \end{pmatrix}$$

$$\xrightarrow[r_3+(-2)\times r_2]{r_3+(-2)\times r_2} \begin{pmatrix} 1 & -1 & -1 & 0 & 3 & | & -1 \\ 0 & 0 & 1 & 2 & -2 & | & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & | & 0 \\ 0 & 0 & 0 & -3 & 9 & | & 3 \end{pmatrix}$$

$$\xrightarrow[r_3\leftrightarrow r_4]{r_4\div(-3)} \begin{pmatrix} 1 & -1 & -1 & 0 & 3 & | & -1 \\ 0 & 0 & 1 & 2 & -2 & | & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & -3 & | & -1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & | & 0 \end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix} 1 & -1 & -1 & 0 & 3 & | & -1 \\ 2 & -2 & -1 & 2 & 4 & | & -2 \\ 3 & -3 & -1 & 4 & 5 & | & -3 \\ 1 & -1 & 1 & 1 & 8 & | & 2 \end{pmatrix} \xrightarrow[r_4+(-1)\times r_1]{r_2+(-2)\times r_1, r_3+(-3)\times r_1} \begin{pmatrix} 1 & -1 & -1 & 0 & 3 & | & -1 \\ 0 & 0 & 1 & 2 & -2 & | & 0 \\ 0 & 0 & 2 & 4 & -4 & | & 0 \\ 0 & 0 & 2 & 1 & 5 & | & 3 \end{pmatrix}$$

$$\xrightarrow[r_3+(-2)\times r_2]{r_3+(-2)\times r_2} \begin{pmatrix} 1 & -1 & -1 & 0 & 3 & | & -1 \\ 0 & 0 & 1 & 2 & -2 & | & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & | & 0 \\ 0 & 0 & 0 & -3 & 9 & | & 3 \end{pmatrix}$$

$$\xrightarrow[r_3\leftrightarrow r_4]{r_4\div(-3)} \begin{pmatrix} 1 & -1 & -1 & 0 & 3 & | & -1 \\ 0 & 0 & 1 & 2 & -2 & | & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & -3 & | & -1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & | & 0 \end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix} 1 & -1 & -1 & 0 & 3 & | & -1 \\ 0 & 0 & 1 & 2 & -2 & | & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & -3 & | & -1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & | & 0 \end{pmatrix} \xrightarrow{r_2 + (-2) \times r_3} \begin{pmatrix} 1 & -1 & -1 & 0 & 3 & | & -1 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & 4 & | & 2 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & -3 & | & -1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & | & 0 \end{pmatrix}$$

$$\xrightarrow{r_1 + r_2} \begin{pmatrix} 1 & -1 & -1 & 0 & 7 & | & 1 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & 4 & | & 2 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & -3 & | & -1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & | & 0 \end{pmatrix}$$

该矩阵称为行简化阶梯矩阵，对应的线性方程组为

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

$$\begin{pmatrix} 1 & -1 & -1 & 0 & 3 & | & -1 \\ 0 & 0 & 1 & 2 & -2 & | & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & -3 & | & -1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & | & 0 \end{pmatrix} \xrightarrow{r_2 + (-2) \times r_3} \begin{pmatrix} 1 & -1 & -1 & 0 & 3 & | & -1 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & 4 & | & 2 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & -3 & | & -1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & | & 0 \end{pmatrix}$$

$$\xrightarrow{r_1 + r_2} \begin{pmatrix} 1 & -1 & -1 & 0 & 7 & | & 1 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & 4 & | & 2 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & -3 & | & -1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & | & 0 \end{pmatrix}$$

该矩阵称为行简化阶梯矩阵，对应的线性方程组为

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

$$\begin{pmatrix} 1 & -1 & -1 & 0 & 3 & | & -1 \\ 0 & 0 & 1 & 2 & -2 & | & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & -3 & | & -1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & | & 0 \end{pmatrix} \xrightarrow{r_2 + (-2) \times r_3} \begin{pmatrix} 1 & -1 & -1 & 0 & 3 & | & -1 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & 4 & | & 2 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & -3 & | & -1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & | & 0 \end{pmatrix}$$

$$\xrightarrow{r_1 + r_2} \begin{pmatrix} 1 & -1 & -1 & 0 & 7 & | & 1 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & 4 & | & 2 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & -3 & | & -1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & | & 0 \end{pmatrix}$$

该矩阵称为行简化阶梯矩阵，对应的线性方程组为

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

$$\begin{pmatrix} 1 & -1 & -1 & 0 & 3 & | & -1 \\ 0 & 0 & 1 & 2 & -2 & | & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & -3 & | & -1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & | & 0 \end{pmatrix} \xrightarrow{r_2 + (-2) \times r_3} \begin{pmatrix} 1 & -1 & -1 & 0 & 3 & | & -1 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & 4 & | & 2 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & -3 & | & -1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & | & 0 \end{pmatrix}$$

$$\xrightarrow{r_1 + r_2} \begin{pmatrix} 1 & -1 & -1 & 0 & 7 & | & 1 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & 4 & | & 2 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & -3 & | & -1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & | & 0 \end{pmatrix}$$

该矩阵称为**行简化阶梯矩阵**，对应的线性方程组为

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



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

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

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

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

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

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

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

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

解线性方程组

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

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

由第三行可以看出，该线性方程组无解。

例

解线性方程组

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

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

由第三行可以看出，该线性方程组无解。

例

解线性方程组

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

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

由第三行可以看出，该线性方程组无解。

例

解线性方程组

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

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

由第三行可以看出，该线性方程组无解。

例

解线性方程组

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

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

由第三行可以看出，该线性方程组无解。



例

解线性方程组

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

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

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

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

增广矩阵为

$$\left( \begin{array}{cccc|c} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} & b_1 \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} & b_2 \\ \vdots & \vdots & & \vdots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} & b_m \end{array} \right)$$

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

其中  $c_{ii} = 1$  ( $i = 1, 2, \dots, r$ ).

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

其中  $c_{ii} = 1$  ( $i = 1, 2, \dots, r$ ).

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

其中  $c_{ii} = 1$  ( $i = 1, 2, \dots, r$ ).

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

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

- 1 矩阵
- 2 矩阵的计算
  - 矩阵的加法
  - 矩阵的数乘
  - 矩阵的乘法
  - 一些特殊矩阵及其运算
- 3 矩阵的转置、对称矩阵
- 4 逆矩阵
- 5 矩阵的初等变换与初等矩阵
- 6 矩阵分块



## 1 矩阵

## 2 矩阵的计算

- 矩阵的加法
- 矩阵的数乘
- 矩阵的乘法
- 一些特殊矩阵及其运算

## 3 矩阵的转置、对称矩阵

## 4 逆矩阵

## 5 矩阵的初等变换与初等矩阵

## 6 矩阵分块

## 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

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

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

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

## 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

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

## 矩阵加法运算律

$$(i) \mathbf{A} + \mathbf{B} = \mathbf{B} + \mathbf{A}$$

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

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

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

## 1 矩阵

## 2 矩阵的计算

- 矩阵的加法
- 矩阵的数乘
- 矩阵的乘法
- 一些特殊矩阵及其运算

## 3 矩阵的转置、对称矩阵

## 4 逆矩阵

## 5 矩阵的初等变换与初等矩阵

## 6 矩阵分块

## 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

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

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

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

## 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。



## 矩阵数乘运算律

$$(i) \quad (kI)\mathbf{A} = k(I\mathbf{A})$$

$$(ii) \quad (k + I)\mathbf{A} = k\mathbf{A} + I\mathbf{A}$$

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

矩阵加法与矩阵数乘统称为矩阵的线性运算

矩阵数乘运算律

$$(i) \quad (kI)\mathbf{A} = k(I\mathbf{A})$$

$$(ii) \quad (k + I)\mathbf{A} = k\mathbf{A} + I\mathbf{A}$$

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

矩阵加法与矩阵数乘统称为矩阵的线性运算

## 1 矩阵

## 2 矩阵的计算

- 矩阵的加法
- 矩阵的数乘
- 矩阵的乘法
- 一些特殊矩阵及其运算

## 3 矩阵的转置、对称矩阵

## 4 逆矩阵

## 5 矩阵的初等变换与初等矩阵

## 6 矩阵分块

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。

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。

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。

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

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



## 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。

## 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。

$$\begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \dots & a_{mn} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} b_{11} & b_{12} & \dots & b_{1s} \\ b_{21} & b_{22} & \dots & b_{2s} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ b_{n1} & b_{n2} & \dots & b_{ns} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} c_{11} & c_{12} & \dots & c_{1s} \\ c_{21} & c_{22} & \dots & c_{2s} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ c_{m1} & c_{m2} & \dots & c_{ms} \end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} b_{11} & b_{12} & \cdots & b_{1s} \\ b_{21} & b_{22} & \cdots & b_{2s} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ b_{n1} & b_{n2} & \cdots & b_{ns} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} c_{11} & c_{12} & \cdots & c_{1s} \\ c_{21} & c_{22} & \cdots & c_{2s} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ c_{m1} & c_{m2} & \cdots & c_{ms} \end{pmatrix}$$

The diagram illustrates the row-by-column method for matrix multiplication. It shows three matrices:  $A$  (size  $m \times n$ ),  $B$  (size  $n \times s$ ), and  $C$  (size  $m \times s$ ). The second row of  $A$  is  $(a_{21}, a_{22}, \dots, a_{2n})$ . The second column of  $B$  is  $(b_{12}, b_{22}, \dots, b_{n2})$ . The second row of  $C$  is  $(c_{21}, c_{22}, \dots, c_{2s})$ . Red boxes and arrows show the calculation of the second row of  $C$  as a linear combination of the rows of  $B$ :

$$c_{21} = a_{21}b_{11} + a_{22}b_{21} + \cdots + a_{2n}b_{n1}$$

$$c_{22} = a_{21}b_{12} + a_{22}b_{22} + \cdots + a_{2n}b_{n2}$$

$$\vdots$$

$$c_{2s} = a_{21}b_{1s} + a_{22}b_{2s} + \cdots + a_{2n}b_{ns}$$

$$\begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ \color{blue}{a_{21}} & \color{blue}{a_{22}} & \dots & \color{blue}{a_{2n}} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \dots & a_{mn} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} c_{11} & c_{12} & \dots & c_{1s} \\ c_{21} & \color{red}{c_{22}} & \dots & c_{2s} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ c_{m1} & c_{m2} & \dots & c_{ms} \end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix} b_{11} & \color{blue}{b_{12}} & \dots & b_{1s} \\ b_{21} & \color{blue}{b_{22}} & \dots & b_{2s} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ b_{n1} & \color{blue}{b_{n2}} & \dots & b_{ns} \end{pmatrix}$$

Diagram illustrating the dot product of a row from matrix A and a column from matrix B to calculate an element in matrix C. Red boxes show the terms  $a_{21} \times b_{12}$ ,  $a_{22} \times b_{22}$ , and  $a_{2n} \times b_{n2}$  being summed. Blue highlights the second row of A, the second column of B, and the resulting element  $c_{22}$  in C.

$$\begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \dots & a_{mn} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} c_{11} & c_{12} & \dots & c_{1s} \\ c_{21} & c_{22} & \dots & c_{2s} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ c_{m1} & c_{m2} & \dots & c_{ms} \end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix} b_{11} & b_{12} & \dots & b_{1s} \\ b_{21} & b_{22} & \dots & b_{2s} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ b_{n1} & b_{n2} & \dots & b_{ns} \end{pmatrix}$$

$a_{21} \times b_{12}$   
 $a_{22} \times b_{22}$   
 $\dots$   
 $a_{2n} \times b_{n2}$

The diagram illustrates the calculation of the element  $c_{22}$  in the product matrix  $C$ . It shows three matrices:

- Matrix  $A$  (left): 
$$\begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \dots & a_{mn} \end{pmatrix}$$
- Matrix  $B$  (top right): 
$$\begin{pmatrix} b_{11} & b_{12} & \dots & b_{1s} \\ b_{21} & b_{22} & \dots & b_{2s} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ b_{n1} & b_{n2} & \dots & b_{ns} \end{pmatrix}$$
- Matrix  $C$  (bottom right): 
$$\begin{pmatrix} c_{11} & c_{12} & \dots & c_{1s} \\ c_{21} & c_{22} & \dots & c_{2s} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ c_{m1} & c_{m2} & \dots & c_{ms} \end{pmatrix}$$

Red arrows and boxes highlight the calculation of  $c_{22}$ :

- A red arrow points from the second row of  $A$  (containing  $a_{21}, a_{22}, \dots, a_{2n}$ ) to the calculation boxes.
- Red arrows point from the second column of  $B$  (containing  $b_{12}, b_{22}, \dots, b_{n2}$ ) to the calculation boxes.
- Red boxes show the dot product terms:  $a_{21} \times b_{12}$ ,  $a_{22} \times b_{22}$ , and  $a_{2n} \times b_{n2}$ .
- A red arrow points from the sum of these products to the element  $c_{22}$  in matrix  $C$ .

$$\begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \dots & a_{mn} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} c_{11} & c_{12} & \dots & c_{1s} \\ c_{21} & c_{22} & \dots & c_{2s} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ c_{m1} & c_{m2} & \dots & c_{ms} \end{pmatrix}$$

Diagram illustrating the dot product method for matrix multiplication. The first matrix (rows) is multiplied by the second matrix (columns) to produce the third matrix (rows). The diagram highlights the calculation of the element  $c_{22}$  in the resulting matrix, which is the dot product of the second row of the first matrix and the second column of the second matrix. The terms shown in the red boxes are  $a_{21} \times b_{12}$ ,  $a_{22} \times b_{22}$ , ...,  $a_{2n} \times b_{n2}$ .



$$\begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \dots & a_{mn} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} c_{11} & c_{12} & \dots & c_{1s} \\ c_{21} & c_{22} & \dots & c_{2s} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ c_{m1} & c_{m2} & \dots & c_{ms} \end{pmatrix}$$

Diagram illustrating the dot product method for matrix multiplication. The first matrix (rows  $a_{11}$  to  $a_{m1}$ , columns  $a_{11}$  to  $a_{mn}$ ) is multiplied by the second matrix (rows  $b_{11}$  to  $b_{n1}$ , columns  $b_{12}$  to  $b_{ns}$ ). The resulting matrix (rows  $c_{11}$  to  $c_{m1}$ , columns  $c_{12}$  to  $c_{ms}$ ) is shown. Red boxes and arrows highlight the calculation of the element  $c_{22}$  as the dot product of the second row of the first matrix and the second column of the second matrix:

$$a_{21} \times b_{12} + a_{22} \times b_{22} + \dots + a_{2n} \times b_{n2}$$

$$\begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \dots & a_{mn} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} b_{11} & b_{12} & \dots & b_{1s} \\ b_{21} & b_{22} & \dots & b_{2s} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ b_{n1} & b_{n2} & \dots & b_{ns} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} c_{11} & c_{12} & \dots & c_{1s} \\ c_{21} & c_{22} & \dots & c_{2s} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ c_{m1} & c_{m2} & \dots & c_{ms} \end{pmatrix}$$

Diagram illustrating the dot product method for matrix multiplication. The first matrix (rows) is multiplied by the second matrix (columns) to produce the third matrix (rows). Red arrows and boxes highlight the calculation of the element  $c_{22}$  as the dot product of the second row of the first matrix and the second column of the second matrix.

## 例1

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

解：

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

## 例1

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

解：

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

## 例1

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

解：

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

## 例1

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

解：

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

## 例2

设

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

计算 $\mathbf{AB}$ 与 $\mathbf{BA}$ .

解:

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

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

## 例2

设

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

计算 $\mathbf{AB}$ 与 $\mathbf{BA}$ .

解:

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

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



## 例2

设

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

计算 $\mathbf{AB}$ 与 $\mathbf{BA}$ .

解:

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

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

## 例2

设

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

计算 $\mathbf{AB}$ 与 $\mathbf{BA}$ .

解:

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

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

## 例3

设

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

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

解:

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

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

## 例3

设

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

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

解:

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

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

## 例3

设

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

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

解：

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

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

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  $\mathbf{AB} \neq \mathbf{BA}$ ，则称  $\mathbf{A}$  与  $\mathbf{B}$  不可交换。

若  $\mathbf{AB} = \mathbf{BA}$ ，则称  $\mathbf{A}$  与  $\mathbf{B}$  可交换。

2  $\mathbf{AB} = \mathbf{0} \nRightarrow \mathbf{A} = \mathbf{0}$  或  $\mathbf{B} = \mathbf{0}$

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

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

$$\mathbf{AB} = \mathbf{AC} \nRightarrow \mathbf{B} = \mathbf{C}$$

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

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

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  $A \neq 0$  时，

$$AB = AC \nRightarrow B = C$$

当  $A$  为非奇异矩阵，即  $|A| \neq 0$  时，

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

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  $\mathbf{AB} \neq \mathbf{BA}$ ，则称  $\mathbf{A}$  与  $\mathbf{B}$  不可交换。

若  $\mathbf{AB} = \mathbf{BA}$ ，则称  $\mathbf{A}$  与  $\mathbf{B}$  可交换。

2  $\mathbf{AB} = \mathbf{0} \nRightarrow \mathbf{A} = \mathbf{0}$  或  $\mathbf{B} = \mathbf{0}$

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

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

$$\mathbf{AB} = \mathbf{AC} \nRightarrow \mathbf{B} = \mathbf{C}$$

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

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



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  $\mathbf{AB} \neq \mathbf{BA}$ ，则称  $\mathbf{A}$  与  $\mathbf{B}$  不可交换。

若  $\mathbf{AB} = \mathbf{BA}$ ，则称  $\mathbf{A}$  与  $\mathbf{B}$  可交换。

2  $\mathbf{AB} = \mathbf{0} \nRightarrow \mathbf{A} = \mathbf{0}$  或  $\mathbf{B} = \mathbf{0}$

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

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

$$\mathbf{AB} = \mathbf{AC} \nRightarrow \mathbf{B} = \mathbf{C}$$

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

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

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  $\mathbf{AB} \neq \mathbf{BA}$ ，则称  $\mathbf{A}$  与  $\mathbf{B}$  不可交换。

若  $\mathbf{AB} = \mathbf{BA}$ ，则称  $\mathbf{A}$  与  $\mathbf{B}$  可交换。

2  $\mathbf{AB} = \mathbf{0} \nRightarrow \mathbf{A} = \mathbf{0}$  或  $\mathbf{B} = \mathbf{0}$

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

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

$$\mathbf{AB} = \mathbf{AC} \nRightarrow \mathbf{B} = \mathbf{C}$$

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

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

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  $\mathbf{AB} \neq \mathbf{BA}$ ，则称  $\mathbf{A}$  与  $\mathbf{B}$  不可交换。

若  $\mathbf{AB} = \mathbf{BA}$ ，则称  $\mathbf{A}$  与  $\mathbf{B}$  可交换。

2  $\mathbf{AB} = \mathbf{0} \nRightarrow \mathbf{A} = \mathbf{0}$  或  $\mathbf{B} = \mathbf{0}$

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

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

$$\mathbf{AB} = \mathbf{AC} \nRightarrow \mathbf{B} = \mathbf{C}$$

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

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

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  $\mathbf{AB} \neq \mathbf{BA}$ ，则称  $\mathbf{A}$  与  $\mathbf{B}$  不可交换。

若  $\mathbf{AB} = \mathbf{BA}$ ，则称  $\mathbf{A}$  与  $\mathbf{B}$  可交换。

2  $\mathbf{AB} = \mathbf{0} \nRightarrow \mathbf{A} = \mathbf{0}$  或  $\mathbf{B} = \mathbf{0}$

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

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

$$\mathbf{AB} = \mathbf{AC} \nRightarrow \mathbf{B} = \mathbf{C}$$

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

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

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  $\mathbf{AB} \neq \mathbf{BA}$ ，则称  $\mathbf{A}$  与  $\mathbf{B}$  不可交换。

若  $\mathbf{AB} = \mathbf{BA}$ ，则称  $\mathbf{A}$  与  $\mathbf{B}$  可交换。

2  $\mathbf{AB} = \mathbf{0} \nRightarrow \mathbf{A} = \mathbf{0}$  或  $\mathbf{B} = \mathbf{0}$

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

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

$$\mathbf{AB} = \mathbf{AC} \nRightarrow \mathbf{B} = \mathbf{C}$$

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

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

## 1 矩阵

## 2 矩阵的计算

- 矩阵的加法
- 矩阵的数乘
- 矩阵的乘法
- 一些特殊矩阵及其运算

## 3 矩阵的转置、对称矩阵

## 4 逆矩阵

## 5 矩阵的初等变换与初等矩阵

## 6 矩阵分块

## 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

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



## 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

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

## 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

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

## 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  $(k\mathbf{I})\mathbf{A} = k(\mathbf{I}\mathbf{A}) = k\mathbf{A}, \mathbf{A}(k\mathbf{I}) = k(\mathbf{A}\mathbf{I}) = k\mathbf{A}.$

## 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 $\Lambda$ ，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

1 用对角阵 $\mathbf{\Lambda}$ 左乘 $\mathbf{A}$ ，就是用 $\lambda_i (i = 1, \dots, n)$ 乘 $\mathbf{A}$ 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 $\mathbf{\Lambda}$ 右乘 $\mathbf{A}$ ，就是用 $\lambda_i (i = 1, \dots, n)$ 乘 $\mathbf{A}$ 中第 $i$ 列的每个元素；

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

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；

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

注

1 用对角阵 $\mathbf{\Lambda}$ 左乘 $\mathbf{A}$ ，就是用 $\lambda_i (i = 1, \dots, n)$ 乘 $\mathbf{A}$ 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 $\mathbf{\Lambda}$ 右乘 $\mathbf{A}$ ，就是用 $\lambda_i (i = 1, \dots, n)$ 乘 $\mathbf{A}$ 中第 $i$ 列的每个元素；

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

注

1 用对角阵 $\mathbf{\Lambda}$ 左乘 $\mathbf{A}$ ，就是用 $\lambda_i (i = 1, \dots, n)$ 乘 $\mathbf{A}$ 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 $\mathbf{\Lambda}$ 右乘 $\mathbf{A}$ ，就是用 $\lambda_i (i = 1, \dots, n)$ 乘 $\mathbf{A}$ 中第 $i$ 列的每个元素；

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



## 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4

证明：两个上三角矩阵的乘积仍为上三角矩阵。

证明：设

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

令  $\mathbf{C} = \mathbf{AB} = (c_{ij})$ ，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。

## 例4

证明：两个上三角矩阵的乘积仍为上三角矩阵。

证明：设

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

令  $\mathbf{C} = \mathbf{AB} = (c_{ij})$ ，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。

## 例4

证明：两个上三角矩阵的乘积仍为上三角矩阵。

证明：设

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

令  $\mathbf{C} = \mathbf{AB} = (c_{ij})$ ，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。

## 例4

证明：两个上三角矩阵的乘积仍为上三角矩阵。

证明：设

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

令  $\mathbf{C} = \mathbf{AB} = (c_{ij})$ ，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。

## 例4

证明：两个上三角矩阵的乘积仍为上三角矩阵。

证明：设

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

令  $\mathbf{C} = \mathbf{AB} = (c_{ij})$ ，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。

## 例4

证明：两个上三角矩阵的乘积仍为上三角矩阵。

证明：设

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

令  $\mathbf{C} = \mathbf{AB} = (c_{ij})$ ，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

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

第*i*个方程可表示为

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

因此上述线性方程组可表示为

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



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

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

因此上述线性方程组可表示为

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

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

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

因此上述线性方程组可表示为

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

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

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

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

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

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

## 定理

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

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

$$\left| \begin{array}{cccccccc} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} & 0 & 0 & \cdots & 0 \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} & 0 & 0 & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & & \vdots & \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} & 0 & 0 & \cdots & 0 \\ -1 & 0 & \cdots & 0 & b_{11} & b_{12} & \cdots & b_{1n} \\ 0 & -1 & \cdots & 0 & b_{21} & b_{22} & \cdots & b_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots & \vdots & \vdots & & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & -1 & b_{n1} & b_{n2} & \cdots & b_{nn} \end{array} \right|$$

$$\frac{r_1 + a_{1i}r_{n+i}}{i=1, \dots, n} \left| \begin{array}{cccccccc} 0 & 0 & \cdots & 0 & c_{11} & c_{12} & \cdots & c_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} & 0 & 0 & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & & \vdots & \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} & 0 & 0 & \cdots & 0 \\ -1 & 0 & \cdots & 0 & b_{11} & b_{12} & \cdots & b_{1n} \\ 0 & -1 & \cdots & 0 & b_{21} & b_{22} & \cdots & b_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots & \vdots & \vdots & & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & -1 & b_{n1} & b_{n2} & \cdots & b_{nn} \end{array} \right|$$

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

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

$$\begin{array}{c}
 \left| \begin{array}{cccccccc}
 a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} & 0 & 0 & \cdots & 0 \\
 a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} & 0 & 0 & \cdots & 0 \\
 \vdots & \vdots & & \vdots & \vdots & \vdots & & \vdots \\
 a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} & 0 & 0 & \cdots & 0 \\
 -1 & 0 & \cdots & 0 & b_{11} & b_{12} & \cdots & b_{1n} \\
 0 & -1 & \cdots & 0 & b_{21} & b_{22} & \cdots & b_{2n} \\
 \vdots & \vdots & & \vdots & \vdots & \vdots & & \vdots \\
 0 & 0 & \cdots & -1 & b_{n1} & b_{n2} & \cdots & b_{nn}
 \end{array} \right| \\
 \\
 \frac{r_1 + a_{1i}r_{n+i}}{i=1, \dots, n} \left| \begin{array}{cccccccc}
 0 & 0 & \cdots & 0 & c_{11} & c_{12} & \cdots & c_{1n} \\
 a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} & 0 & 0 & \cdots & 0 \\
 \vdots & \vdots & & \vdots & \vdots & \vdots & & \vdots \\
 a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} & 0 & 0 & \cdots & 0 \\
 -1 & 0 & \cdots & 0 & b_{11} & b_{12} & \cdots & b_{1n} \\
 0 & -1 & \cdots & 0 & b_{21} & b_{22} & \cdots & b_{2n} \\
 \vdots & \vdots & & \vdots & \vdots & \vdots & & \vdots \\
 0 & 0 & \cdots & -1 & b_{n1} & b_{n2} & \cdots & b_{nn}
 \end{array} \right|
 \end{array}$$



仿照上述步骤, 可将行列式的左上角元素全消为零, 即得

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

仿照上述步骤, 可将行列式的左上角元素全消为零, 即得

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

仿照上述步骤, 可将行列式的左上角元素全消为零, 即得

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

仿照上述步骤, 可将行列式的左上角元素全消为零, 即得

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

仿照上述步骤, 可将行列式的左上角元素全消为零, 即得

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

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

例  
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  $|\mathbf{A}^*| = |\mathbf{A}|^{n-1}$ 。



例  
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  $|\mathbf{A}^*| = |\mathbf{A}|^{n-1}$ 。

例

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

例

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

## 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 $\mathbf{AB}$ 不可交换时，一般情况下，

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

3 当 $\mathbf{AB}$ 可交换时，

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

## 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 $\mathbf{AB}$ 不可交换时，一般情况下，

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

3 当 $\mathbf{AB}$ 可交换时，

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

## 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 $\mathbf{AB}$ 不可交换时, 一般情况下,

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

3 当 $\mathbf{AB}$ 可交换时,

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

## 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 $\mathbf{AB}$ 不可交换时，一般情况下，

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

3 当 $\mathbf{AB}$ 可交换时，

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

### 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  $\mathbf{AB}$  不可交换时, 一般

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



### 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  $\mathbf{AB}$  不可交换时, 一般

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

- 1 矩阵
- 2 矩阵的计算
  - 矩阵的加法
  - 矩阵的数乘
  - 矩阵的乘法
  - 一些特殊矩阵及其运算
- 3 矩阵的转置、对称矩阵
- 4 逆矩阵
- 5 矩阵的初等变换与初等矩阵
- 6 矩阵分块

## 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

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

## 矩阵转置的运算律

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

$$(ii) \quad (\mathbf{A} + \mathbf{B})^T = \mathbf{A}^T + \mathbf{B}^T$$

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

$$(iv) \quad (\mathbf{AB})^T = \mathbf{B}^T \mathbf{A}^T$$

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

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

有

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

于是  $(\mathbf{AB})^T = \mathbf{B}^T \mathbf{A}^T$ .

## 矩阵转置的运算律

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

$$(ii) \quad (\mathbf{A} + \mathbf{B})^T = \mathbf{A}^T + \mathbf{B}^T$$

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

$$(iv) \quad (\mathbf{AB})^T = \mathbf{B}^T \mathbf{A}^T$$

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

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

有

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

于是  $(\mathbf{AB})^T = \mathbf{B}^T \mathbf{A}^T$ .

## 矩阵转置的运算律

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

$$(ii) \quad (\mathbf{A} + \mathbf{B})^T = \mathbf{A}^T + \mathbf{B}^T$$

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

$$(iv) \quad (\mathbf{AB})^T = \mathbf{B}^T \mathbf{A}^T$$

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

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

有

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

于是  $(\mathbf{AB})^T = \mathbf{B}^T \mathbf{A}^T$ .

## 矩阵转置的运算律

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

$$(ii) \quad (\mathbf{A} + \mathbf{B})^T = \mathbf{A}^T + \mathbf{B}^T$$

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

$$(iv) \quad (\mathbf{AB})^T = \mathbf{B}^T \mathbf{A}^T$$

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

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

有

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

于是  $(\mathbf{AB})^T = \mathbf{B}^T \mathbf{A}^T$ .

## 矩阵转置的运算律

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

$$(ii) \quad (\mathbf{A} + \mathbf{B})^T = \mathbf{A}^T + \mathbf{B}^T$$

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

$$(iv) \quad (\mathbf{AB})^T = \mathbf{B}^T \mathbf{A}^T$$

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

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

有

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

于是  $(\mathbf{AB})^T = \mathbf{B}^T \mathbf{A}^T$ .



## 矩阵转置的运算律

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

$$(ii) \quad (\mathbf{A} + \mathbf{B})^T = \mathbf{A}^T + \mathbf{B}^T$$

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

$$(iv) \quad (\mathbf{AB})^T = \mathbf{B}^T \mathbf{A}^T$$

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

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

有

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

于是  $(\mathbf{AB})^T = \mathbf{B}^T \mathbf{A}^T$ .

## 矩阵转置的运算律

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

$$(ii) \quad (\mathbf{A} + \mathbf{B})^T = \mathbf{A}^T + \mathbf{B}^T$$

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

$$(iv) \quad (\mathbf{AB})^T = \mathbf{B}^T \mathbf{A}^T$$

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

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

有

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

于是  $(\mathbf{AB})^T = \mathbf{B}^T \mathbf{A}^T$ .

## 对称矩阵、反对称矩阵

设

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

是一个 $n$ 阶矩阵。

1 如果

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

则称 $\mathbf{A}$ 为对称矩阵；

2 如果

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

则称 $\mathbf{A}$ 为反对称矩阵。

注

- 1  $\mathbf{A}$  为对称矩阵的充分必要条件是  $\mathbf{A}^T = \mathbf{A}$ ;
- 2  $\mathbf{A}$  为反对称矩阵的充分必要条件是  $\mathbf{A}^T = -\mathbf{A}$ ;
- 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  $\mathbf{A}$  为  $n$  阶方阵, 则

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

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

- 6 对称矩阵的乘积不一定为对称矩阵。

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

注

- 1  $\mathbf{A}$  为对称矩阵的充分必要条件是  $\mathbf{A}^T = \mathbf{A}$ ;
- 2  $\mathbf{A}$  为反对称矩阵的充分必要条件是  $\mathbf{A}^T = -\mathbf{A}$ ;
- 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  $\mathbf{A}$  为  $n$  阶方阵, 则

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

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

- 6 对称矩阵的乘积不一定为对称矩阵。

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

注

- 1  $\mathbf{A}$  为对称矩阵的充分必要条件是  $\mathbf{A}^T = \mathbf{A}$ ;
- 2  $\mathbf{A}$  为反对称矩阵的充分必要条件是  $\mathbf{A}^T = -\mathbf{A}$ ;
- 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  $\mathbf{A}$  为  $n$  阶方阵, 则

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

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

- 6 对称矩阵的乘积不一定为对称矩阵。

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

注

- 1  $\mathbf{A}$  为对称矩阵的充分必要条件是  $\mathbf{A}^T = \mathbf{A}$ ;
- 2  $\mathbf{A}$  为反对称矩阵的充分必要条件是  $\mathbf{A}^T = -\mathbf{A}$ ;
- 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  $\mathbf{A}$  为  $n$  阶方阵, 则

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

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

- 6 对称矩阵的乘积不一定为对称矩阵。

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

注

- 1  $\mathbf{A}$  为对称矩阵的充分必要条件是  $\mathbf{A}^T = \mathbf{A}$ ;
- 2  $\mathbf{A}$  为反对称矩阵的充分必要条件是  $\mathbf{A}^T = -\mathbf{A}$ ;
- 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  $\mathbf{A}$  为  $n$  阶方阵, 则

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

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

- 6 对称矩阵的乘积不一定为对称矩阵。

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



注

- 1  $\mathbf{A}$  为对称矩阵的充分必要条件是  $\mathbf{A}^T = \mathbf{A}$ ;
- 2  $\mathbf{A}$  为反对称矩阵的充分必要条件是  $\mathbf{A}^T = -\mathbf{A}$ ;
- 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  $\mathbf{A}$  为  $n$  阶方阵, 则

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

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

- 6 对称矩阵的乘积不一定为对称矩阵。

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

注

- 1  $\mathbf{A}$  为对称矩阵的充分必要条件是  $\mathbf{A}^T = \mathbf{A}$ ;
- 2  $\mathbf{A}$  为反对称矩阵的充分必要条件是  $\mathbf{A}^T = -\mathbf{A}$ ;
- 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  $\mathbf{A}$  为  $n$  阶方阵, 则

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

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

- 6 对称矩阵的乘积不一定为对称矩阵。

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

注

- 1  $\mathbf{A}$  为对称矩阵的充分必要条件是  $\mathbf{A}^T = \mathbf{A}$ ;
- 2  $\mathbf{A}$  为反对称矩阵的充分必要条件是  $\mathbf{A}^T = -\mathbf{A}$ ;
- 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  $\mathbf{A}$  为  $n$  阶方阵, 则

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

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

- 6 对称矩阵的乘积不一定为对称矩阵。

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

## 例1

设 $\mathbf{A}$ 是一个 $m \times n$ 矩阵，则 $\mathbf{A}^T \mathbf{A}$ 和 $\mathbf{A} \mathbf{A}^T$ 都是对称矩阵。

证明：

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

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

## 例1

设 $\mathbf{A}$ 是一个 $m \times n$ 矩阵，则 $\mathbf{A}^T \mathbf{A}$ 和 $\mathbf{A} \mathbf{A}^T$ 都是对称矩阵。

证明：

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

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

## 例1

设 $\mathbf{A}$ 是一个 $m \times n$ 矩阵，则 $\mathbf{A}^T \mathbf{A}$ 和 $\mathbf{A} \mathbf{A}^T$ 都是对称矩阵。

证明：

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

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

## 例1

设 $\mathbf{A}$ 是一个 $m \times n$ 矩阵，则 $\mathbf{A}^T \mathbf{A}$ 和 $\mathbf{A} \mathbf{A}^T$ 都是对称矩阵。

证明：

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

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

## 例1

设 $\mathbf{A}$ 是一个 $m \times n$ 矩阵，则 $\mathbf{A}^T \mathbf{A}$ 和 $\mathbf{A} \mathbf{A}^T$ 都是对称矩阵。

证明：

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

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



## 例1

设 $\mathbf{A}$ 是一个 $m \times n$ 矩阵，则 $\mathbf{A}^T \mathbf{A}$ 和 $\mathbf{A} \mathbf{A}^T$ 都是对称矩阵。

证明：

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

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

## 例1

设 $\mathbf{A}$ 是一个 $m \times n$ 矩阵，则 $\mathbf{A}^T \mathbf{A}$ 和 $\mathbf{A} \mathbf{A}^T$ 都是对称矩阵。

证明：

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

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

## 例2

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：

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

## 例2

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：

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

## 例2

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：

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

## 例2

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：

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

## 例2

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：

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

## 例2

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：

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



- 1 矩阵
- 2 矩阵的计算
  - 矩阵的加法
  - 矩阵的数乘
  - 矩阵的乘法
  - 一些特殊矩阵及其运算
- 3 矩阵的转置、对称矩阵
- 4 逆矩阵
- 5 矩阵的初等变换与初等矩阵
- 6 矩阵分块

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。

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。

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。

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。

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。

## A与B的关系

1 将(6)代入(5)

$$y = A(By) = (AB)y$$

可见AB为恒等变换对应的矩阵，故

$$AB = I.$$

2 将(5)代入(6)

$$x = B(Ax) = (BA)x$$

可见BA为恒等变换对应的矩阵，故

$$BA = I.$$

$$AB = BA = I.$$

## A与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

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

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



## A与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

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

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

## A与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

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

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

## 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。

## 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1

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1

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1

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2

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

证明：



## 定理2

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

证明：

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

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

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

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

之前已证

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

同理可证

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

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

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

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

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

之前已证

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

同理可证

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

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

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

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

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

之前已证

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

同理可证

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

## 定理3

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。

## 定理3

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。

## 定理3

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

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。



## 推论

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。

## 推论

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。

## 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。

### 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。

## 可逆矩阵的运算规律

- 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1

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1

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1

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1

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2

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

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

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

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

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2

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

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

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

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

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2

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

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

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

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

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2

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

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

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

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

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2

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

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

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

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

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2

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

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

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

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

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3

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3

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3

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3

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3

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3

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3

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5

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5

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5

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5

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6

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6

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6

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6

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7

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

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

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

知识点

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

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7

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

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

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

## 知识点

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

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7

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

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

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

## 知识点

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

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7

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

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

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

## 知识点

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

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7

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

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

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

## 知识点

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

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7

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

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

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

## 知识点

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

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7

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

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

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

## 知识点

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

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7

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

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

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

## 知识点

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

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7

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

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

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

## 知识点

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

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7

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

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

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

## 知识点

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

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8

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:

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

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

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

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

## 例8

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:

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

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

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

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

## 例8

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:

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

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

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

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

## 例8

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:

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

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

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

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

## 例8

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:

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

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

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

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

## 例8

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:

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

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

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

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

## 例8

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:

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

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

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

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



## 例8

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

令

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

(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

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

结论

令

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

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

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

- 1 矩阵
- 2 矩阵的计算
  - 矩阵的加法
  - 矩阵的数乘
  - 矩阵的乘法
  - 一些特殊矩阵及其运算
- 3 矩阵的转置、对称矩阵
- 4 逆矩阵
- 5 矩阵的初等变换与初等矩阵
- 6 矩阵分块

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。

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**。

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，且其逆变换是同一类型的初等变换。

Table: 初等变换及其逆变换

初等变换	逆变换
$r_i \leftrightarrow r_j$	$r_i \leftrightarrow r_j$
$r_i \times k$	$r_i \times \frac{1}{k}$
$r_i + r_j \times k$	$r_i - r_j \times k$



## 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 $\mathbf{A} \sim_r \mathbf{B}$
- (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 $\mathbf{A} \sim_c \mathbf{B}$
- (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 $\mathbf{A} \sim \mathbf{B}$ .

## 矩阵等价的性质

- (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 $\mathbf{A} \sim \mathbf{C}$

## 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 $\mathbf{A} \sim_r \mathbf{B}$
- (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 $\mathbf{A} \sim_c \mathbf{B}$
- (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 $\mathbf{A} \sim \mathbf{B}$ .

## 矩阵等价的性质

- (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 $\mathbf{A} \sim \mathbf{C}$

## 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。

(i) 对调两行或对调两列 (初等对换矩阵)

$$E_{ij} = \begin{pmatrix} 1 & & & & \\ & \ddots & & & \\ & & 0 & \cdots & 1 \\ & & 1 & & \\ & \vdots & & \ddots & \vdots \\ & & & & 1 & \\ & 1 & \cdots & 0 & & \\ & & & & & \ddots \\ & & & & & & 1 \end{pmatrix}$$

第*i*列                  第*j*列

第*i*行  
第*j*行

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

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

其结果相当于:

把  $\mathbf{A}$  的第  $i$  行与第  $j$  行对调 ( $r_i \leftrightarrow r_j$ ).

用  $n$  阶初等矩阵  $\mathbf{E}_{ij}$  右乘  $\mathbf{A}$ , 且结果相当于

把  $\mathbf{A}$  的第  $i$  列与第  $j$  列对调 ( $c_i \leftrightarrow c_j$ ).

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

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

其结果相当于:

把  $\mathbf{A}$  的第  $i$  行与第  $j$  行对调 ( $r_i \leftrightarrow r_j$ ).

用  $n$  阶初等矩阵  $\mathbf{E}_{ij}$  右乘  $\mathbf{A}$ , 且结果相当于

把  $\mathbf{A}$  的第  $i$  列与第  $j$  列对调 ( $c_i \leftrightarrow c_j$ ).

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

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

其结果相当于:

把  $\mathbf{A}$  的第  $i$  行与第  $j$  行对调 ( $r_i \leftrightarrow r_j$ ).

用  $n$  阶初等矩阵  $\mathbf{E}_{ij}$  右乘  $\mathbf{A}$ , 且结果相当于

把  $\mathbf{A}$  的第  $i$  列与第  $j$  列对调 ( $c_i \leftrightarrow c_j$ ).

(ii) 以非零常数 $k$ 乘某行或某列 (初等倍乘矩阵)

$$\mathbf{E}_i(k) = \begin{pmatrix} 1 & & & & & \\ & \ddots & & & & \\ & & 1 & & & \\ & & & k & & \\ & & & & 1 & \\ & & & & & \ddots \\ & & & & & & 1 \end{pmatrix}$$

第 $i$ 行

第 $i$ 列



- (1) 以 $m$ 阶初等矩阵 $\mathbf{E}_i(k)$ 左乘 $\mathbf{A}$ ，其结果相当于以数 $k$ 乘 $\mathbf{A}$ 的第 $i$ 行 ( $r_i \times k$ )
- (2) 以 $n$ 阶初等矩阵 $\mathbf{E}_i(k)$ 右乘 $\mathbf{A}$ ，其结果相当于以数 $k$ 乘 $\mathbf{A}$ 的第 $i$ 列 ( $c_i \times k$ )

(ii) 以非零常数 $k$ 乘某行或某列 (初等倍乘矩阵)

$$\mathbf{E}_{ij}(k) = \begin{pmatrix} 1 & & & & & \\ & \ddots & & & & \\ & & 1 & \cdots & k & \\ & & & \ddots & \vdots & \\ & & & & 1 & \\ & & & & & \ddots & \\ & & & & & & 1 \end{pmatrix}$$

第 $i$ 行

第 $j$ 行

- (1) 以 $m$ 阶初等矩阵 $\mathbf{E}_{ij}(k)$ 左乘 $\mathbf{A}$ ，其结果相当于把 $\mathbf{A}$ 的第 $j$ 行乘以数 $k$ 加到第 $i$ 行上 ( $r_i + r_j \times k$ )
- (2) 以 $n$ 阶初等矩阵 $\mathbf{E}_{ij}(k)$ 右乘 $\mathbf{A}$ ，其结果相当于把 $\mathbf{A}$ 的第 $i$ 列乘以数 $k$ 加到第 $j$ 列上 ( $c_j + c_i \times k$ )

## 定理

设 $\mathbf{A}$ 为一个 $m \times n$ 矩阵,

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

## 总结

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

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

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

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

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

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

## 定理

设 $\mathbf{A}$ 为一个 $m \times n$ 矩阵,

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

## 总结

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

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

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

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

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

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

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

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

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

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

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

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

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

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

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



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

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

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

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:

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

## 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:

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

## 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:

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

## 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:

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

## 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:

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

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

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

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

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



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

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

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

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

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

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

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

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

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

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

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

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

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

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

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

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

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

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

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

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

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

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

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

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

## 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:

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

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

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

## 例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:

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

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

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



## 例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:

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

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

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

## 例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:

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

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

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

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

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

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

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

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2

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 $\mathbf{I}$ 。

## 定理2

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 $A$ ，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 $P_1, P_2, \dots, P_s$ 使得

$$P_s \cdots P_2 P_1 A = U$$

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

## 定理2

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 $\mathbf{I}$ 。



## 定理2

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1

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1

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1

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

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

同理，

$$\left( \begin{array}{c} \mathbf{A} \\ \mathbf{I} \end{array} \right) \xrightarrow{\text{初等列变换}} \left( \begin{array}{c} \mathbf{I} \\ \mathbf{A}^{-1} \end{array} \right)$$

## 推论1

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

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

同理，

$$\left( \begin{array}{c} \mathbf{A} \\ \mathbf{I} \end{array} \right) \xrightarrow{\text{初等列变换}} \left( \begin{array}{c} \mathbf{I} \\ \mathbf{A}^{-1} \end{array} \right)$$

## 例3

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

解:

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

## 例3

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

解：

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

## 例3

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

解:

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



## 例3

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

解:

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

$$\left( \begin{array}{ccc|ccc} 1 & 1 & 2 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 2 & -1 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & 1 & 1 \end{array} \right)$$

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

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

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

$$\xrightarrow[r_2+r_3]{r_1+r_3 \times (-2)} \begin{pmatrix} 1 & 1 & 0 & | & 0 & -1 & -2 \\ 0 & 2 & 0 & | & 1 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 1 & | & 0 & 1 & 1 \end{pmatrix}$$

$$\xrightarrow[r_2 \times \frac{1}{2}]{r_1+r_2 \times (-\frac{1}{2})} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & | & -\frac{1}{2} & -\frac{3}{2} & -\frac{5}{2} \\ 0 & 1 & 0 & | & \frac{1}{2} & \frac{1}{2} & \frac{1}{2} \\ 0 & 0 & 1 & | & 0 & 1 & 1 \end{pmatrix}$$

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

$$\xrightarrow[r_2+r_3]{r_1+r_3 \times (-2)} \begin{pmatrix} 1 & 1 & 0 & | & 0 & -1 & -2 \\ 0 & 2 & 0 & | & 1 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 1 & | & 0 & 1 & 1 \end{pmatrix}$$

$$\xrightarrow[r_2 \times \frac{1}{2}]{r_1+r_2 \times (-\frac{1}{2})} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & | & -\frac{1}{2} & -\frac{3}{2} & -\frac{5}{2} \\ 0 & 1 & 0 & | & \frac{1}{2} & \frac{1}{2} & \frac{1}{2} \\ 0 & 0 & 1 & | & 0 & 1 & 1 \end{pmatrix}$$

## 例4

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

证明:

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

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

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

## 例4

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

证明:

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

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

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

## 例4

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

证明:

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

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

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

## 例4

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

证明:

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

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

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



## 例4

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

证明:

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

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

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

## 例4

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

证明:

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

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

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

## 例4

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

证明:

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

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

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

## 例4

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

证明:

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

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

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

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  $\mathbf{Ax} = \mathbf{b}_1$  与  $\mathbf{Ax} = \mathbf{b}_2$  的解。

解:

$$\begin{aligned}
 (\mathbf{A} \quad \mathbf{b}_1 \quad \mathbf{b}_2) &= \begin{pmatrix} 2 & 1 & 3 & 1 & -1 \\ 1 & 2 & -2 & 2 & 0 \\ -1 & 3 & 2 & -2 & 5 \end{pmatrix} \xrightarrow{\substack{r_1 \leftrightarrow r_2 \\ r_2 - 2r_1 \\ r_3 + r_1}} \begin{pmatrix} 1 & 2 & -2 & 2 & 0 \\ 0 & -3 & 1 & -3 & -1 \\ 0 & 5 & 0 & 0 & 5 \end{pmatrix} \\
 &\xrightarrow{\substack{r_3 \leftrightarrow r_2 \\ r_2 \div 5 \\ r_3 + 3r_2}} \begin{pmatrix} 1 & 2 & -2 & 2 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 1 & -3 & 2 \end{pmatrix} \xrightarrow{r_1 - 2r_2 + 2r_3} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & -4 & 2 \\ 0 & 1 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 1 & -3 & 2 \end{pmatrix}
 \end{aligned}$$

## 例5

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  $\mathbf{Ax} = \mathbf{b}_1$  与  $\mathbf{Ax} = \mathbf{b}_2$  的解。

解:

$$\begin{aligned}
 (\mathbf{A} \quad \mathbf{b}_1 \quad \mathbf{b}_2) &= \begin{pmatrix} 2 & 1 & 3 & 1 & -1 \\ 1 & 2 & -2 & 2 & 0 \\ -1 & 3 & 2 & -2 & 5 \end{pmatrix} \xrightarrow[\substack{r_1 \leftrightarrow r_2 \\ r_2 - 2r_1 \\ r_3 + r_1}]{\sim} \begin{pmatrix} 1 & 2 & -2 & 2 & 0 \\ 0 & -3 & 1 & -3 & -1 \\ 0 & 5 & 0 & 0 & 5 \end{pmatrix} \\
 &\xrightarrow[\substack{r_3 \leftrightarrow r_2 \\ r_2 \div 5 \\ r_3 + 3r_2}]{\sim} \begin{pmatrix} 1 & 2 & -2 & 2 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 1 & -3 & 2 \end{pmatrix} \xrightarrow{r_1 - 2r_2 + 2r_3} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & -4 & 2 \\ 0 & 1 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 1 & -3 & 2 \end{pmatrix}
 \end{aligned}$$

## 例5

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  $\mathbf{Ax} = \mathbf{b}_1$  与  $\mathbf{Ax} = \mathbf{b}_2$  的解。

解:

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

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



## 例5

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  $\mathbf{Ax} = \mathbf{b}_1$  与  $\mathbf{Ax} = \mathbf{b}_2$  的解。

解:

$$\begin{aligned}
 (\mathbf{A} \quad \mathbf{b}_1 \quad \mathbf{b}_2) &= \begin{pmatrix} 2 & 1 & 3 & 1 & -1 \\ 1 & 2 & -2 & 2 & 0 \\ -1 & 3 & 2 & -2 & 5 \end{pmatrix} \xrightarrow{\substack{r_1 \leftrightarrow r_2 \\ r_2 - 2r_1 \\ r_3 + r_1}} \begin{pmatrix} 1 & 2 & -2 & 2 & 0 \\ 0 & -3 & 1 & -3 & -1 \\ 0 & 5 & 0 & 0 & 5 \end{pmatrix} \\
 &\xrightarrow{\substack{r_3 \leftrightarrow r_2 \\ r_2 \div 5 \\ r_3 + 3r_2}} \begin{pmatrix} 1 & 2 & -2 & 2 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 1 & -3 & 2 \end{pmatrix} \xrightarrow{r_1 - 2r_2 + 2r_3} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & -4 & 2 \\ 0 & 1 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 1 & -3 & 2 \end{pmatrix}
 \end{aligned}$$

## 例5

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  $\mathbf{Ax} = \mathbf{b}_1$  与  $\mathbf{Ax} = \mathbf{b}_2$  的解。

解:

$$\begin{aligned}
 (\mathbf{A} \quad \mathbf{b}_1 \quad \mathbf{b}_2) &= \begin{pmatrix} 2 & 1 & 3 & 1 & -1 \\ 1 & 2 & -2 & 2 & 0 \\ -1 & 3 & 2 & -2 & 5 \end{pmatrix} \xrightarrow[\sim]{\begin{matrix} r_1 \leftrightarrow r_2 \\ r_2 - 2r_1 \\ r_3 + r_1 \end{matrix}} \begin{pmatrix} 1 & 2 & -2 & 2 & 0 \\ 0 & -3 & 1 & -3 & -1 \\ 0 & 5 & 0 & 0 & 5 \end{pmatrix} \\
 &\xrightarrow[\sim]{\begin{matrix} r_3 \leftrightarrow r_2 \\ r_2 \div 5 \\ r_3 + 3r_2 \end{matrix}} \begin{pmatrix} 1 & 2 & -2 & 2 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 1 & -3 & 2 \end{pmatrix} \xrightarrow[\sim]{r_1 - 2r_2 + 2r_3} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & -4 & 2 \\ 0 & 1 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 1 & -3 & 2 \end{pmatrix}
 \end{aligned}$$

## 例6

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

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

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

## 例6

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

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

$$\begin{aligned}
 (\mathbf{A} - \mathbf{I} \mid \mathbf{A}) &= \left( \begin{array}{ccc|ccc} 1 & 2 & 0 & 2 & 2 & 0 \\ 2 & 0 & 3 & 2 & 1 & 3 \\ 0 & 1 & -1 & 0 & 1 & 0 \end{array} \right) \xrightarrow[r_2 \leftrightarrow r_3]{r_2 - 2r_1} \left( \begin{array}{ccc|ccc} 1 & 2 & 0 & 2 & 2 & 0 \\ 0 & 1 & -1 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & -4 & 3 & -2 & -3 & 3 \end{array} \right) \\
 &\xrightarrow[r_3 \div (-1)]{r_3 + 4r_2} \left( \begin{array}{ccc|ccc} 1 & 2 & 0 & 2 & 2 & 0 \\ 0 & 1 & -1 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 2 & -1 & -3 \end{array} \right) \\
 &\xrightarrow[r_3 \div (-1)]{r_3 + 4r_2} \left( \begin{array}{ccc|ccc} 1 & 0 & 0 & -2 & 2 & 6 \\ 0 & 1 & 0 & 2 & 0 & -3 \\ 0 & 0 & 1 & 2 & -1 & -3 \end{array} \right)
 \end{aligned}$$

## 例6

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

解: 原方程等价于

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

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

## 例6

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

解: 原方程等价于

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

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

## 例6

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

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

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

## 例6

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

解: 原方程等价于

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

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



## 例7

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:

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

$$\xrightarrow[r_4+r_2 \times (-1)]{r_3+r_2} \begin{pmatrix} 1 & 2 & 0 & 3 \\ 0 & -1 & 1 & -2 \\ 0 & 0 & -1 & b \\ 0 & 0 & a-1 & 0 \end{pmatrix}$$

## 例7

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:

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

$$\xrightarrow[r_4 + r_2 \times (-1)]{r_3 + r_2} \begin{pmatrix} 1 & 2 & 0 & 3 \\ 0 & -1 & 1 & -2 \\ 0 & 0 & -1 & b \\ 0 & 0 & a-1 & 0 \end{pmatrix}$$

## 例7

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:

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

$$\xrightarrow[r_4+r_2 \times (-1)]{r_3+r_2} \begin{pmatrix} 1 & 2 & 0 & 3 \\ 0 & -1 & 1 & -2 \\ 0 & 0 & -1 & b \\ 0 & 0 & a-1 & 0 \end{pmatrix}$$

## 例7

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:

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

$$\xrightarrow[r_4+r_2 \times (-1)]{r_3+r_2} \begin{pmatrix} 1 & 2 & 0 & 3 \\ 0 & -1 & 1 & -2 \\ 0 & 0 & -1 & b \\ 0 & 0 & a-1 & 0 \end{pmatrix}$$

- 1 矩阵
- 2 矩阵的计算
  - 矩阵的加法
  - 矩阵的数乘
  - 矩阵的乘法
  - 一些特殊矩阵及其运算
- 3 矩阵的转置、对称矩阵
- 4 逆矩阵
- 5 矩阵的初等变换与初等矩阵
- 6 矩阵分块

$$\left( \begin{array}{cc|cc} a_{11} & a_{12} & a_{13} & a_{14} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} & a_{24} \\ \hline a_{31} & a_{32} & a_{33} & a_{34} \end{array} \right)$$

记为

$$\left( \begin{array}{cc} \mathbf{A}_{11} & \mathbf{A}_{12} \\ \mathbf{A}_{21} & \mathbf{A}_{22} \end{array} \right)$$

其中

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

## 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

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

## 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 ( $i = 1, 2, \dots, m$ ), 且

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

$$\left( \begin{array}{cc|cc|c} 0 & -1 & 0 & 0 & 0 \\ 1 & 2 & 0 & 0 & 0 \\ \hline 0 & 0 & 1 & -1 & 0 \\ 0 & 0 & -1 & 1 & 2 \\ 0 & 0 & 0 & 2 & -2 \\ \hline 0 & 0 & 0 & 0 & 3 \end{array} \right)$$

## 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

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

## 分块矩阵的数乘

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

## 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

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

解:

$$\mathbf{A} = \left( \begin{array}{cc|ccc} 1 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 & 0 \\ \hline -1 & 2 & 1 & 0 & 0 \\ 1 & 1 & 0 & 1 & 0 \\ -2 & 0 & 0 & 0 & 1 \end{array} \right) = \begin{pmatrix} \mathbf{I}_2 & \mathbf{0}_{2 \times 3} \\ \mathbf{A}_1 & \mathbf{I}_3 \end{pmatrix}$$

## 例1

用分块矩阵的乘法计算 $\mathbf{AB}$ ，其中

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

解:

$$\mathbf{A} = \left( \begin{array}{cc|ccc} 1 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 & 0 \\ \hline -1 & 2 & 1 & 0 & 0 \\ 1 & 1 & 0 & 1 & 0 \\ -2 & 0 & 0 & 0 & 1 \end{array} \right) = \begin{pmatrix} \mathbf{I}_2 & \mathbf{0}_{2 \times 3} \\ \mathbf{A}_1 & \mathbf{I}_3 \end{pmatrix}$$

$$\mathbf{B} = \left( \begin{array}{ccc|cc} 3 & 2 & 0 & 1 & 0 \\ 1 & 3 & 0 & 0 & 1 \\ \hline -1 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & -1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & -1 & 0 & 0 \end{array} \right) = \left( \begin{array}{cc} \mathbf{B}_1 & \mathbf{I}_2 \\ -\mathbf{I}_3 & \mathbf{0}_{3 \times 2} \end{array} \right)$$

则

$$\mathbf{AB} = \left( \begin{array}{cc} \mathbf{I}_2 & \mathbf{0} \\ \mathbf{A}_1 & \mathbf{I}_3 \end{array} \right) \left( \begin{array}{cc} \mathbf{B}_1 & \mathbf{I}_2 \\ -\mathbf{I}_3 & \mathbf{0} \end{array} \right) = \left( \begin{array}{cc} \mathbf{B}_1 & \mathbf{I}_2 \\ \mathbf{A}_1\mathbf{B}_1 - \mathbf{I}_3 & \mathbf{A}_1 \end{array} \right)$$

其中

$$\mathbf{A}_1\mathbf{B}_1 - \mathbf{I}_3 = \left( \begin{array}{cc} -1 & 2 \\ 1 & 1 \\ -2 & 0 \end{array} \right) \left( \begin{array}{ccc} 3 & 2 & 0 \\ 1 & 3 & 0 \end{array} \right) - \left( \begin{array}{ccc} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{array} \right) = \left( \begin{array}{ccc} -2 & 4 & 0 \\ 4 & 4 & 0 \\ -6 & -4 & -1 \end{array} \right)$$



$$\mathbf{B} = \left( \begin{array}{ccc|cc} 3 & 2 & 0 & 1 & 0 \\ 1 & 3 & 0 & 0 & 1 \\ \hline -1 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & -1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & -1 & 0 & 0 \end{array} \right) = \left( \begin{array}{cc} \mathbf{B}_1 & \mathbf{I}_2 \\ -\mathbf{I}_3 & \mathbf{0}_{3 \times 2} \end{array} \right)$$

则

$$\mathbf{AB} = \left( \begin{array}{cc} \mathbf{I}_2 & \mathbf{0} \\ \mathbf{A}_1 & \mathbf{I}_3 \end{array} \right) \left( \begin{array}{cc} \mathbf{B}_1 & \mathbf{I}_2 \\ -\mathbf{I}_3 & \mathbf{0} \end{array} \right) = \left( \begin{array}{cc} \mathbf{B}_1 & \mathbf{I}_2 \\ \mathbf{A}_1 \mathbf{B}_1 - \mathbf{I}_3 & \mathbf{A}_1 \end{array} \right)$$

其中

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

$$\mathbf{B} = \left( \begin{array}{ccc|cc} 3 & 2 & 0 & 1 & 0 \\ 1 & 3 & 0 & 0 & 1 \\ \hline -1 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & -1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & -1 & 0 & 0 \end{array} \right) = \left( \begin{array}{cc} \mathbf{B}_1 & \mathbf{I}_2 \\ -\mathbf{I}_3 & \mathbf{0}_{3 \times 2} \end{array} \right)$$

则

$$\mathbf{AB} = \left( \begin{array}{cc} \mathbf{I}_2 & \mathbf{0} \\ \mathbf{A}_1 & \mathbf{I}_3 \end{array} \right) \left( \begin{array}{cc} \mathbf{B}_1 & \mathbf{I}_2 \\ -\mathbf{I}_3 & \mathbf{0} \end{array} \right) = \left( \begin{array}{cc} \mathbf{B}_1 & \mathbf{I}_2 \\ \mathbf{A}_1 \mathbf{B}_1 - \mathbf{I}_3 & \mathbf{A}_1 \end{array} \right)$$

其中

$$\mathbf{A}_1 \mathbf{B}_1 - \mathbf{I}_3 = \left( \begin{array}{cc} -1 & 2 \\ 1 & 1 \\ -2 & 0 \end{array} \right) \left( \begin{array}{ccc} 3 & 2 & 0 \\ 1 & 3 & 0 \end{array} \right) - \left( \begin{array}{ccc} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{array} \right) = \left( \begin{array}{ccc} -2 & 4 & 0 \\ 4 & 4 & 0 \\ -6 & -4 & -1 \end{array} \right)$$

## 例2

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3

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

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

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

因为  $\mathbf{A}^T \mathbf{A} = \mathbf{0}$ , 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

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

## 例3

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

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

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

因为  $\mathbf{A}^T \mathbf{A} = \mathbf{0}$ , 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

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

## 例3

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

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

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

因为  $\mathbf{A}^T \mathbf{A} = \mathbf{0}$ , 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

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

## 例3

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

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

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

因为  $\mathbf{A}^T \mathbf{A} = \mathbf{0}$ , 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

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

## 例3

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

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

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

因为  $\mathbf{A}^T \mathbf{A} = \mathbf{0}$ , 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

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



## 例3

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

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

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

因为  $\mathbf{A}^T \mathbf{A} = \mathbf{0}$ , 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

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

## 例3

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

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

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

因为  $\mathbf{A}^T \mathbf{A} = \mathbf{0}$ , 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

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

## 例4

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5

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。

## 例5

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。

## 例5

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

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

其中 $\mathbf{A}_1$ 为 $n-1$ 阶可逆上三角阵。

设 $\mathbf{A}$ 的逆阵为

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

则

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

于是

$$\mathbf{A}_1\gamma = \mathbf{0} \Rightarrow \gamma = \mathbf{0},$$

$$\mathbf{A}_1\mathbf{B}_1 = \mathbf{I}_1 \Rightarrow \mathbf{B}_1 = \mathbf{A}_1^{-1}.$$

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

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

为上三角矩阵。

设 $\mathbf{A}$ 的逆阵为

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

则

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

于是

$$\mathbf{A}_1\gamma = \mathbf{0} \Rightarrow \gamma = \mathbf{0},$$

$$\mathbf{A}_1\mathbf{B}_1 = \mathbf{I}_1 \Rightarrow \mathbf{B}_1 = \mathbf{A}_1^{-1}.$$

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

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

为上三角矩阵。



设 $\mathbf{A}$ 的逆阵为

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

则

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

于是

$$\mathbf{A}_1\gamma = \mathbf{0} \Rightarrow \gamma = \mathbf{0},$$

$$\mathbf{A}_1\mathbf{B}_1 = \mathbf{I}_1 \Rightarrow \mathbf{B}_1 = \mathbf{A}_1^{-1}.$$

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

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

为上三角矩阵。

设 $\mathbf{A}$ 的逆阵为

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

则

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

于是

$$\mathbf{A}_1\gamma = \mathbf{0} \Rightarrow \gamma = \mathbf{0},$$

$$\mathbf{A}_1\mathbf{B}_1 = \mathbf{I}_1 \Rightarrow \mathbf{B}_1 = \mathbf{A}_1^{-1}.$$

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

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

为上三角矩阵。

设 $\mathbf{A}$ 的逆阵为

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

则

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

于是

$$\mathbf{A}_1\gamma = \mathbf{0} \Rightarrow \gamma = \mathbf{0},$$

$$\mathbf{A}_1\mathbf{B}_1 = \mathbf{I}_1 \Rightarrow \mathbf{B}_1 = \mathbf{A}_1^{-1}.$$

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

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

为上三角矩阵。

## 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

$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} \mathbf{A}_{11} & \mathbf{A}_{12} & \mathbf{A}_{13} \\ \mathbf{A}_{21} & \mathbf{A}_{22} & \mathbf{A}_{23} \end{pmatrix} \Rightarrow \mathbf{A}^T = \begin{pmatrix} \mathbf{A}_{11}^T & \mathbf{A}_{21}^T \\ \mathbf{A}_{12}^T & \mathbf{A}_{22}^T \\ \mathbf{A}_{13}^T & \mathbf{A}_{23}^T \end{pmatrix}$$

$$\mathbf{B} \xrightarrow{\text{按行分块}} \begin{pmatrix} \mathbf{b}_1 \\ \mathbf{b}_2 \\ \vdots \\ \mathbf{b}_m \end{pmatrix} \Rightarrow \mathbf{B}^T = (\mathbf{b}_1^T \quad \mathbf{b}_2^T \quad \cdots \quad \mathbf{b}_m^T)$$

## 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

$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} \mathbf{A}_{11} & \mathbf{A}_{12} & \mathbf{A}_{13} \\ \mathbf{A}_{21} & \mathbf{A}_{22} & \mathbf{A}_{23} \end{pmatrix} \Rightarrow \mathbf{A}^T = \begin{pmatrix} \mathbf{A}_{11}^T & \mathbf{A}_{21}^T \\ \mathbf{A}_{12}^T & \mathbf{A}_{22}^T \\ \mathbf{A}_{13}^T & \mathbf{A}_{23}^T \end{pmatrix}$$

$$\mathbf{B} \xrightarrow{\text{按行分块}} \begin{pmatrix} \mathbf{b}_1 \\ \mathbf{b}_2 \\ \vdots \\ \mathbf{b}_m \end{pmatrix} \Rightarrow \mathbf{B}^T = (\mathbf{b}_1^T \quad \mathbf{b}_2^T \quad \cdots \quad \mathbf{b}_m^T)$$

## 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

$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} \mathbf{A}_{11} & \mathbf{A}_{12} & \mathbf{A}_{13} \\ \mathbf{A}_{21} & \mathbf{A}_{22} & \mathbf{A}_{23} \end{pmatrix} \Rightarrow \mathbf{A}^T = \begin{pmatrix} \mathbf{A}_{11}^T & \mathbf{A}_{21}^T \\ \mathbf{A}_{12}^T & \mathbf{A}_{22}^T \\ \mathbf{A}_{13}^T & \mathbf{A}_{23}^T \end{pmatrix}$$

$$\mathbf{B} \xrightarrow{\text{按行分块}} \begin{pmatrix} \mathbf{b}_1 \\ \mathbf{b}_2 \\ \vdots \\ \mathbf{b}_m \end{pmatrix} \Rightarrow \mathbf{B}^T = (\mathbf{b}_1^T \quad \mathbf{b}_2^T \quad \cdots \quad \mathbf{b}_m^T)$$

## 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

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

其逆矩阵为

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

## 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

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

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6

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

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

## 例6

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

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

## 例6

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

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

## 例6

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

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

## 分块矩阵的初等变换与分块初等矩阵

对于分块矩阵

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

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 ( $\mathbf{C}_1, \mathbf{C}_2$  为可逆阵)

$$\begin{pmatrix} \mathbf{C}_1 & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & \mathbf{I}_n \end{pmatrix} \quad \text{或} \quad \begin{pmatrix} \mathbf{I}_m & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & \mathbf{C}_2 \end{pmatrix}$$

(ii) 分块倍加矩阵

$$\begin{pmatrix} \mathbf{I}_m & \mathbf{0} \\ \mathbf{C}_3 & \mathbf{I}_n \end{pmatrix} \quad \text{或} \quad \begin{pmatrix} \mathbf{I}_m & \mathbf{C}_4 \\ \mathbf{0} & \mathbf{I}_n \end{pmatrix}$$

(iii) 分块对换矩阵

$$\begin{pmatrix} \mathbf{0} & \mathbf{I}_n \\ \mathbf{I}_m & \mathbf{0} \end{pmatrix}$$

## 例7

设 $n$ 阶矩阵 $\mathbf{A}$ 分块表示为

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

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

解: 构造分块倍加矩阵

$$\mathbf{P}_1 = \begin{pmatrix} \mathbf{I}_1 & \mathbf{0} \\ -\mathbf{A}_{21}\mathbf{A}_{11}^{-1} & \mathbf{I}_2 \end{pmatrix}$$

则

$$\mathbf{P}_1\mathbf{A} = \begin{pmatrix} \mathbf{A}_{11} & \mathbf{A}_{12} \\ \mathbf{0} & \mathbf{A}_{22} - \mathbf{A}_{21}\mathbf{A}_{11}^{-1}\mathbf{A}_{12} \end{pmatrix}$$

两边同时取行列式可知

$$|\mathbf{A}| = |\mathbf{P}_1\mathbf{A}| = |\mathbf{A}_{11}| \cdot |\mathbf{A}_{22} - \mathbf{A}_{21}\mathbf{A}_{11}^{-1}\mathbf{A}_{12}|$$

故 $\mathbf{A}_{22} - \mathbf{A}_{21}\mathbf{A}_{11}^{-1}\mathbf{A}_{12}$ 可逆。

## 例7

设 $n$ 阶矩阵 $\mathbf{A}$ 分块表示为

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

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

解: 构造分块倍加矩阵

$$\mathbf{P}_1 = \begin{pmatrix} \mathbf{I}_1 & \mathbf{0} \\ -\mathbf{A}_{21}\mathbf{A}_{11}^{-1} & \mathbf{I}_2 \end{pmatrix}$$

则

$$\mathbf{P}_1\mathbf{A} = \begin{pmatrix} \mathbf{A}_{11} & \mathbf{A}_{12} \\ \mathbf{0} & \mathbf{A}_{22} - \mathbf{A}_{21}\mathbf{A}_{11}^{-1}\mathbf{A}_{12} \end{pmatrix}$$

两边同时取行列式可知

$$|\mathbf{A}| = |\mathbf{P}_1\mathbf{A}| = |\mathbf{A}_{11}| \cdot |\mathbf{A}_{22} - \mathbf{A}_{21}\mathbf{A}_{11}^{-1}\mathbf{A}_{12}|$$

故 $\mathbf{A}_{22} - \mathbf{A}_{21}\mathbf{A}_{11}^{-1}\mathbf{A}_{12}$ 可逆。



$$\mathbf{P}_1 \mathbf{A} = \begin{pmatrix} \mathbf{A}_{11} & \mathbf{A}_{12} \\ \mathbf{0} & \mathbf{A}_{22} - \mathbf{A}_{21} \mathbf{A}_{11}^{-1} \mathbf{A}_{12} \end{pmatrix} \xrightarrow{\mathbf{Q} = \mathbf{A}_{22} - \mathbf{A}_{21} \mathbf{A}_{11}^{-1} \mathbf{A}_{12}} \begin{pmatrix} \mathbf{A}_{11} & \mathbf{A}_{12} \\ \mathbf{0} & \mathbf{Q} \end{pmatrix}$$

构造分块倍加矩阵

$$\mathbf{P}_2 = \begin{pmatrix} \mathbf{I}_1 & -\mathbf{A}_{12} \mathbf{Q}^{-1} \\ \mathbf{0} & \mathbf{I}_2 \end{pmatrix}$$

则

$$\mathbf{P}_2 \mathbf{P}_1 \mathbf{A} = \begin{pmatrix} \mathbf{A}_{11} & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & \mathbf{Q} \end{pmatrix}$$

于是

$$\begin{aligned} \mathbf{A}^{-1} &= \begin{pmatrix} \mathbf{A}_{11}^{-1} & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & \mathbf{Q}^{-1} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \mathbf{I}_1 & -\mathbf{A}_{12} \mathbf{Q}^{-1} \\ \mathbf{0} & \mathbf{I}_2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \mathbf{I}_1 & \mathbf{0} \\ -\mathbf{A}_{21} \mathbf{A}_{11}^{-1} & \mathbf{I}_2 \end{pmatrix} \\ &= \begin{pmatrix} \mathbf{A}_{11}^{-1} & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & \mathbf{Q}^{-1} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \mathbf{I}_1 + \mathbf{A}_{12} \mathbf{Q}^{-1} \mathbf{A}_{21} \mathbf{A}_{11}^{-1} & -\mathbf{A}_{12} \mathbf{Q}^{-1} \\ -\mathbf{A}_{21} \mathbf{A}_{11}^{-1} & \mathbf{I}_2 \end{pmatrix} \\ &= \begin{pmatrix} \mathbf{A}_{11}^{-1} + \mathbf{A}_{11}^{-1} \mathbf{A}_{12} \mathbf{Q}^{-1} \mathbf{A}_{21} \mathbf{A}_{11}^{-1} & -\mathbf{A}_{11}^{-1} \mathbf{A}_{12} \mathbf{Q}^{-1} \\ -\mathbf{Q}^{-1} \mathbf{A}_{21} \mathbf{A}_{11}^{-1} & \mathbf{Q}^{-1} \end{pmatrix} \end{aligned}$$

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

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

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

$$\mathbf{P}_1 \mathbf{A} = \begin{pmatrix} \mathbf{A}_{11} & \mathbf{A}_{12} \\ \mathbf{0} & \mathbf{A}_{22} - \mathbf{A}_{21} \mathbf{A}_{11}^{-1} \mathbf{A}_{12} \end{pmatrix} \xrightarrow{\mathbf{Q} = \mathbf{A}_{22} - \mathbf{A}_{21} \mathbf{A}_{11}^{-1} \mathbf{A}_{12}} \begin{pmatrix} \mathbf{A}_{11} & \mathbf{A}_{12} \\ \mathbf{0} & \mathbf{Q} \end{pmatrix}$$

构造分块倍加矩阵

$$\mathbf{P}_2 = \begin{pmatrix} \mathbf{I}_1 & -\mathbf{A}_{12} \mathbf{Q}^{-1} \\ \mathbf{0} & \mathbf{I}_2 \end{pmatrix}$$

则

$$\mathbf{P}_2 \mathbf{P}_1 \mathbf{A} = \begin{pmatrix} \mathbf{A}_{11} & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & \mathbf{Q} \end{pmatrix}$$

于是

$$\begin{aligned} \mathbf{A}^{-1} &= \begin{pmatrix} \mathbf{A}_{11}^{-1} & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & \mathbf{Q}^{-1} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \mathbf{I}_1 & -\mathbf{A}_{12} \mathbf{Q}^{-1} \\ \mathbf{0} & \mathbf{I}_2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \mathbf{I}_1 & \mathbf{0} \\ -\mathbf{A}_{21} \mathbf{A}_{11}^{-1} & \mathbf{I}_2 \end{pmatrix} \\ &= \begin{pmatrix} \mathbf{A}_{11}^{-1} & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & \mathbf{Q}^{-1} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \mathbf{I}_1 + \mathbf{A}_{12} \mathbf{Q}^{-1} \mathbf{A}_{21} \mathbf{A}_{11}^{-1} & -\mathbf{A}_{12} \mathbf{Q}^{-1} \\ -\mathbf{A}_{21} \mathbf{A}_{11}^{-1} & \mathbf{I}_2 \end{pmatrix} \\ &= \begin{pmatrix} \mathbf{A}_{11}^{-1} + \mathbf{A}_{11}^{-1} \mathbf{A}_{12} \mathbf{Q}^{-1} \mathbf{A}_{21} \mathbf{A}_{11}^{-1} & -\mathbf{A}_{11}^{-1} \mathbf{A}_{12} \mathbf{Q}^{-1} \\ -\mathbf{Q}^{-1} \mathbf{A}_{21} \mathbf{A}_{11}^{-1} & \mathbf{Q}^{-1} \end{pmatrix} \end{aligned}$$

$$\mathbf{P}_1 \mathbf{A} = \begin{pmatrix} \mathbf{A}_{11} & \mathbf{A}_{12} \\ \mathbf{0} & \mathbf{A}_{22} - \mathbf{A}_{21} \mathbf{A}_{11}^{-1} \mathbf{A}_{12} \end{pmatrix} \xrightarrow{\mathbf{Q} = \mathbf{A}_{22} - \mathbf{A}_{21} \mathbf{A}_{11}^{-1} \mathbf{A}_{12}} \begin{pmatrix} \mathbf{A}_{11} & \mathbf{A}_{12} \\ \mathbf{0} & \mathbf{Q} \end{pmatrix}$$

构造分块倍加矩阵

$$\mathbf{P}_2 = \begin{pmatrix} \mathbf{I}_1 & -\mathbf{A}_{12} \mathbf{Q}^{-1} \\ \mathbf{0} & \mathbf{I}_2 \end{pmatrix}$$

则

$$\mathbf{P}_2 \mathbf{P}_1 \mathbf{A} = \begin{pmatrix} \mathbf{A}_{11} & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & \mathbf{Q} \end{pmatrix}$$

于是

$$\begin{aligned} \mathbf{A}^{-1} &= \begin{pmatrix} \mathbf{A}_{11}^{-1} & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & \mathbf{Q}^{-1} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \mathbf{I}_1 & -\mathbf{A}_{12} \mathbf{Q}^{-1} \\ \mathbf{0} & \mathbf{I}_2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \mathbf{I}_1 & \mathbf{0} \\ -\mathbf{A}_{21} \mathbf{A}_{11}^{-1} & \mathbf{I}_2 \end{pmatrix} \\ &= \begin{pmatrix} \mathbf{A}_{11}^{-1} & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & \mathbf{Q}^{-1} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \mathbf{I}_1 + \mathbf{A}_{12} \mathbf{Q}^{-1} \mathbf{A}_{21} \mathbf{A}_{11}^{-1} & -\mathbf{A}_{12} \mathbf{Q}^{-1} \\ -\mathbf{A}_{21} \mathbf{A}_{11}^{-1} & \mathbf{I}_2 \end{pmatrix} \\ &= \begin{pmatrix} \mathbf{A}_{11}^{-1} + \mathbf{A}_{11}^{-1} \mathbf{A}_{12} \mathbf{Q}^{-1} \mathbf{A}_{21} \mathbf{A}_{11}^{-1} & -\mathbf{A}_{11}^{-1} \mathbf{A}_{12} \mathbf{Q}^{-1} \\ -\mathbf{Q}^{-1} \mathbf{A}_{21} \mathbf{A}_{11}^{-1} & \mathbf{Q}^{-1} \end{pmatrix} \end{aligned}$$

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

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

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

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

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

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

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

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8

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

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

解: 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8

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

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

解: 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8

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

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

解: 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8

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

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

解: 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9

设 $\mathbf{A}$ 与 $\mathbf{B}$ 均为 $n$ 阶分块矩阵，证明

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

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

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

再将第一列减去第二列，得

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

总之有

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

两边同时取行列式即得结论。

## 例9

设 $\mathbf{A}$ 与 $\mathbf{B}$ 均为 $n$ 阶分块矩阵，证明

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

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

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

再将第一列减去第二列，得

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

总之有

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

两边同时取行列式即得结论。

## 例9

设 $\mathbf{A}$ 与 $\mathbf{B}$ 均为 $n$ 阶分块矩阵，证明

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

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

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

再将第一列减去第二列，得

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

总之有

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

两边同时取行列式即得结论。

## 例9

设 $\mathbf{A}$ 与 $\mathbf{B}$ 均为 $n$ 阶分块矩阵，证明

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

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

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

再将第一列减去第二列，得

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

总之有

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

两边同时取行列式即得结论。