

# 线性代数 矩阵

#### 张晓平

武汉大学数学与统计学院

2023年10月15日



Linear Algebra

## 目录

- 1 矩阵的定义
- 2 矩阵的运算
  - 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■ 矩阵幂与矩阵多项式
  - 矩阵的转置
  - 伴随矩阵
- **3** 逆矩阵

## 目录

- 1 矩阵的定义
- 2 矩阵的运算
- 3 逆矩阵

### 定义 (矩阵)

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

称为 m 行 n 列矩阵, 简称  $m \times n$  矩阵, 记作

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

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

### 定义 (矩阵)

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

称为 m 行 n 列矩阵, 简称  $m \times n$  矩阵, 记作

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

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

### 说明

• 元素皆是实数的矩阵称为<mark>实矩阵</mark>,元素含有复数的矩阵称为<mark>复矩阵</mark>。

### 说明

- 元素皆是实数的矩阵称为实矩阵, 元素含有复数的矩阵称为复矩阵。
- 行数与列数皆为 n 的矩阵称为 n 阶矩阵或 n 阶方阵。n 阶矩阵 A 也记作  $A_n$ 。

### 说明

- 元素皆是实数的矩阵称为实矩阵,元素含有复数的矩阵称为复矩阵。
- 行数与列数皆为 n 的矩阵称为 n 阶矩阵或 n 阶方阵。n 阶矩阵 A 也记作  $A_n$ 。
- 只有一行的矩阵

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

称为行矩阵(又称行向量),也记为

$$\boldsymbol{A} = \begin{bmatrix} a_1, & a_2, & \cdots, & a_n \end{bmatrix}$$

### 说明

- 元素皆是实数的矩阵称为实矩阵,元素含有复数的矩阵称为复矩阵。
- 行数与列数皆为 n 的矩阵称为 n 阶矩阵或 n 阶方阵。n 阶矩阵 A 也记作  $A_n$ 。
- 只有一行的矩阵

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

称为行矩阵(又称行向量),也记为

$$\boldsymbol{A} = \begin{bmatrix} a_1, & a_2, & \cdots, & a_n \end{bmatrix}$$

• 只有一列的矩阵

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

称为列矩阵(又称列向量)。

### 说明

• 若两矩阵的行数相等、列数也相等,则称它们为同型矩阵。

#### 说明

- 若两矩阵的行数相等、列数也相等,则称它们为同型矩阵。
- 如果  $A = (a_{ij})$  和  $B = (b_{ij})$  是同型矩阵,且它们的对应元素相等,即

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

则称 A 与 B 相等,记作

$$A = B$$
.

#### 说明

- 若两矩阵的行数相等、列数也相等,则称它们为同型矩阵。
- 如果  $A = (a_{ij})$  和  $B = (b_{ij})$  是同型矩阵,且它们的对应元素相等,即

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

则称 A 与 B 相等, 记作

$$A = B$$
.

• 元素都为 0 的矩阵称为零矩阵,记作0。

#### 说明

- 若两矩阵的行数相等、列数也相等,则称它们为同型矩阵。
- 如果  $A = (a_{ij})$  和  $B = (b_{ij})$  是同型矩阵,且它们的对应元素相等,即

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

则称 A 与 B 相等, 记作

$$A = B$$
.

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

### 例

● 某厂向三个商店发送四种产品的数量可列成矩阵

#### 产品1产品2产品3产品4

商店 1 
$$\begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} & a_{14} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} & a_{24} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} & a_{34} \end{bmatrix}$$

其中  $a_{ij}$  为工厂向第 i 店发送第 j 种产品的数量。

● 这四种产品的单价及单件重量也可列成矩阵

#### 单价单件重量

$$egin{aligned} egin{aligned} egin{aligned} eta & eta & 1 & b_{11} & b_{12} \ eta & eta & 2 & b_{21} & b_{22} \ eta & B & b_{31} & b_{32} \ eta & b_{41} & b_{42} \ \end{aligned}$$

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

四个城市间的单向航线如图所示



### 例

四个城市间的单向航线如图所示



若令

$$a_{ij} = \left\{ egin{array}{ll} 1, & \hbox{$\mathbb{M}$ $i$ } \mbox{$\hbar$ } \mbox{$n$} \mbox{$j$} \mbox{$\hbar$} \mbox{$n$} \mbox{$h$} \mbox{$1$} \mbox{$\xi$} \m$$

### 例

四个城市间的单向航线如图所示



若令

$$a_{ij} = \left\{ egin{array}{ll} 1, & \hbox{$\mathbb{M}$ $i$ } \mbox{$\hbar$ } \mbox{$0$} \mbox{$j$} \mbox{$\hbar$ } \mbox{$\hbar$ } \mbox{$h$ } \mbo$$

则该航线图可用矩阵表示为

城市 1 城市 2 城市 3 城市	4
-------------------	---

例

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

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

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

例

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

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

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

• 给定了线性变换 (1), 其系数矩阵也就确定。

例

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

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

$$(1)$$

它表示一个从变量  $x_1,x_2,\cdots,x_n$  到变量  $y_1,y_2,\cdots,y_m$  的<mark>线性变换</mark>,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。

### 例

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

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

$$(1)$$

它表示一个从变量  $x_1,x_2,\cdots,x_n$  到变量  $y_1,y_2,\cdots,y_m$  的<mark>线性变换</mark>,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——对应的关系。

### 恒等变换与单位矩阵

#### 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,

### 恒等变换与单位矩阵

#### 线性变换

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

### 称为恒等变换,它对应 n 阶方阵

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

#### 恒等变换与单位矩阵

#### 线性变换

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

### 称为恒等变换,它对应 n 阶方阵

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

该方阵称为 n 阶单位矩阵,简称单位阵。其 (i,j) 元为

$$\delta_{ij} = \left\{ \begin{array}{ll} 1, & i = j, \\ 0, & i \neq j. \end{array} \right.$$

### 对角矩阵及其线性变换

### 线性变换

$$y_1 = \lambda_1 x_1,$$

$$y_2 = \lambda_2 x_2,$$

$$\vdots$$

$$y_n = \lambda_n x_n$$

### 对角矩阵及其线性变换

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

$$\boldsymbol{A} = \begin{bmatrix} \lambda_1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & \lambda_2 & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & \lambda_n \end{bmatrix}$$

### 对角矩阵及其线性变换

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

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

这种方阵称为对角矩阵, 简称对角阵, 记作

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

# 投影变换

矩阵

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

## 投影变换

矩阵

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

所对应的线性变换为

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

是一个投影变换。

# 投影变换

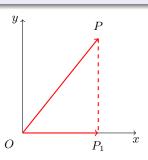
矩阵

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

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。



## 旋转变换

矩阵

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

### 旋转变换

矩阵

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

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

$$x_1 = r(\cos\varphi\cos\theta - \sin\varphi\sin\theta) = r\cos(\theta + \varphi),$$
  
$$y_1 = r(\sin\varphi\cos\theta + \cos\varphi\sin\theta) = r\sin(\theta + \varphi),$$

## 旋转变换

矩阵

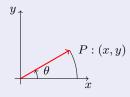
$$\begin{bmatrix} \cos \varphi & -\sin \varphi \\ \sin \varphi & \cos \varphi \end{bmatrix}$$

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

$$x_1 = r(\cos\varphi\cos\theta - \sin\varphi\sin\theta) = r\cos(\theta + \varphi),$$
  
$$y_1 = r(\sin\varphi\cos\theta + \cos\varphi\sin\theta) = r\sin(\theta + \varphi),$$



### 旋转变换

矩阵

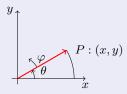
$$\begin{bmatrix} \cos \varphi & -\sin \varphi \\ \sin \varphi & \cos \varphi \end{bmatrix}$$

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

$$x_1 = r(\cos\varphi\cos\theta - \sin\varphi\sin\theta) = r\cos(\theta + \varphi),$$
  
$$y_1 = r(\sin\varphi\cos\theta + \cos\varphi\sin\theta) = r\sin(\theta + \varphi),$$



### 旋转变换

矩阵

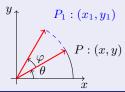
$$\begin{bmatrix} \cos \varphi & -\sin \varphi \\ \sin \varphi & \cos \varphi \end{bmatrix}$$

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

$$x_1 = r(\cos\varphi\cos\theta - \sin\varphi\sin\theta) = r\cos(\theta + \varphi),$$
  
$$y_1 = r(\sin\varphi\cos\theta + \cos\varphi\sin\theta) = r\sin(\theta + \varphi),$$



### 例 (高斯消去法)

#### 求解线性方程组

#### 例 (高斯消去法)

#### 求解线性方程组

$$2x_1 - 2x_2 + 6x_4 = -2$$

$$2x_1 - x_2 + 2x_3 + 4x_4 = -2$$

$$3x_1 - x_2 + 4x_3 + 4x_4 = -3$$

$$5x_1 - 3x_2 + x_3 + 20x_4 = -2$$

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

#### 例 (高斯消去法)

#### 求解线性方程组

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

#### 例 (高斯消去法)

#### 求解线性方程组

$$2x_1 - 2x_2 + 6x_4 = -2$$

$$2x_1 - x_2 + 2x_3 + 4x_4 = -2$$

$$3x_1 - x_2 + 4x_3 + 4x_4 = -3$$

$$5x_1 - 3x_2 + x_3 + 20x_4 = -2$$

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

## 例 (高斯消去法)

#### 求解线性方程组

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

### 解

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

如此形状的方程组称为阶梯形线性方程组.

### 例 (高斯消去法)

#### 求解线性方程组

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

#### 该方程组可写成增广矩阵的形式

$$[A \mid b] = \begin{bmatrix} 2 & -2 & 0 & 6 \mid -2 \\ 2 & -1 & 2 & 4 \mid -2 \\ 3 & -1 & 4 & 4 \mid -3 \\ 5 & -3 & 1 & 20 \mid -2 \end{bmatrix}$$

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

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

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

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

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

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

## 例

#### 求解线性方程组

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

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

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

$$\xrightarrow[r_3+(-2)\times r_2]{[1 \quad -1 \quad -1 \quad 0 \quad 3 \quad | \quad -1]{0 \quad 0 \quad 1 \quad 2 \quad -2 \quad 0}{0 \quad 0 \quad 0 \quad 0 \quad 0 \quad 0}$$

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

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

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

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

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

$$\xrightarrow[r_2 + (-2) \times r_3]{r_3 \leftrightarrow r_4} \begin{bmatrix} 1 & -1 & -1 & 0 & 3 & | & -1 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & 4 & | & 2 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & | & -1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & | & 0 \end{bmatrix}$$

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

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

$$\xrightarrow{r_4 + (-3)} \begin{bmatrix} 1 & -1 & -1 & 0 & 3 & | & -1 \\ 0 & 0 & 1 & 2 & -2 & | & 0 \\ 0 & 0 & 0 & -3 & 9 & | & 3 \end{bmatrix}$$

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

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

#### 行简化阶梯矩阵

形如

$$\begin{bmatrix} 1 & -1 & 0 & 0 & 7 & 1 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & 4 & 2 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & 3 & -1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}$$

的矩阵称为行简化阶梯矩阵,它对应的线性方程组为

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

#### 行简化阶梯矩阵

形如

$$\begin{bmatrix} 1 & -1 & 0 & 0 & 7 & 1 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & 4 & 2 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & 3 & -1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}$$

的矩阵称为行简化阶梯矩阵, 它对应的线性方程组为

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

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。

#### 行简化阶梯矩阵

形如

$$\begin{bmatrix} 1 & -1 & 0 & 0 & 7 & 1 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & 4 & 2 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & 3 & -1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}$$

的矩阵称为行简化阶梯矩阵,它对应的线性方程组为

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

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  $x_2 = k_1, x_5 = k_2$   $(k_1, k_2 \in \mathbb{R})$ ,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

$$x_1 + x_2 + x_3 = 1,$$
  
 $x_1 + 2x_2 - 5x_3 = 2,$   
 $2x_1 + 3x_2 - 4x_3 = 5.$ 

# 例

#### 解线性方程组

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

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

### 例

#### 解线性方程组

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

# 解

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

由最后一个增广矩阵的第三行可以看出,该线性方程组无解。

### 例

解线性方程组

### 解

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

由最后一个增广矩阵的第三行可以看出,该线性方程组无解。

### 注

- 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

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

#### 其增广矩阵为

$$\begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} & b_1 \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} & b_2 \\ \vdots & \vdots & & \vdots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} & b_m \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} & b_1 \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} & b_2 \\ \vdots & \vdots & & \vdots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} & b_m \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} & b_1 \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} & b_2 \\ \vdots & \vdots & & \vdots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} & b_m \end{bmatrix} \xrightarrow{\text{行倍集. 借加和对调}} \begin{bmatrix} 1 & 0 & \cdots & 0 & c_{1,r+1} & \cdots & c_{1n} & d_1 \\ 0 & 1 & \cdots & 0 & c_{2,r+1} & \cdots & c_{2n} & d_2 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots & & \vdots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & 1 & c_{r,r+1} & \cdots & c_{rn} & d_r \\ 0 & 0 & \cdots & 0 & 0 & \cdots & 0 & d_{r+1} \\ 0 & 0 & \cdots & 0 & 0 & \cdots & 0 & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots & & \vdots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & 0 & 0 & \cdots & 0 & 0 \end{bmatrix},$$

```
\begin{bmatrix} 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{bmatrix} \xrightarrow{\text{行倍乘、倍加和对调}} \begin{bmatrix} 1 & 0 & \cdots & 0 & c_{1,r+1} & \cdots & c_{1n} & d_1 \\ 0 & 1 & \cdots & 0 & c_{2,r+1} & \cdots & c_{2n} & d_2 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots & & \vdots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & 1 & 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 \\ 0 & 0 & \cdots & 0 & 0 & \cdots & 0 & 0 \\ \end{bmatrix},
```

### 注

- 1 线性方程组有解  $\iff$   $d_{r+1} = 0$ ;
- 2 在有解的情况下:
  - $\blacksquare$  当 r=n 时,有唯一解  $x_1=d_1, x_2=d_2, \cdots, x_n=d_n$ ;
  - ightharpoonup 当 r < n 时,有无穷多解

 $k_{n-r}$ 

# 目录

- 1 矩阵的定义
- 2 矩阵的运算
- 3 逆矩阵

# 目录

- 1 矩阵的定义
- 2 矩阵的运算
  - 矩阵的加法
  - ■矩阵的数乘
  - ■矩阵的乘法
  - 矩阵的转置
  - ■伴随矩阵
- 3 逆矩阵

#### 例

设有两种物资(单位:t)要从甲、乙、丙三个产地运往 1、2、3、4 四个销售地,其调运方案分别由矩阵 A、B 给出:

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 & 4 \\ 30 & 25 & 17 & 0 \\ 20 & 0 & 14 & 23 \\ 0 & 20 & 20 & 30 \end{bmatrix} \stackrel{\mathbb{P}}{\Rightarrow} \qquad \mathbf{B} = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 & 4 \\ 30 & 25 & 17 & 0 \\ 20 & 0 & 14 & 23 \\ 0 & 20 & 20 & 30 \end{bmatrix} \stackrel{\mathbb{P}}{\Rightarrow}$$

#### 例

设有两种物资(单位:t)要从甲、乙、丙三个产地运往 1、2、3、4 四个销售地,其调运方案分别由矩阵 A、B 给出:

$$A = \begin{bmatrix} 30 & 25 & 17 & 0 \\ 20 & 0 & 14 & 23 \\ 0 & 20 & 20 & 30 \end{bmatrix} \begin{array}{c} \boxplus \\ \mathbb{Z} \\ \nearrow \end{array} \qquad B = \begin{bmatrix} 30 & 25 & 17 & 0 \\ 20 & 0 & 14 & 23 \\ 0 & 20 & 20 & 30 \end{bmatrix} \begin{array}{c} \boxplus \\ \mathbb{Z} \\ \nearrow \end{array}$$

则从各产地运往销售地的两种物资的总量为

$$\boldsymbol{A} + \boldsymbol{B} = \begin{bmatrix} 30 + 10 & 25 + 15 & 17 + 13 & 0 + 30 \\ 20 + 0 & 0 + 40 & 14 + 16 & 23 + 17 \\ 0 + 50 & 20 + 10 & 20 + 0 & 30 + 10 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 40 & 40 & 30 & 30 \\ 20 & 40 & 30 & 40 \\ 50 & 30 & 20 & 40 \end{bmatrix}$$

#### 定义 (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  $\mathbf{A} \mathrel{\dot{=}} \mathbf{B}$  之和记为  $\mathbf{A} + \mathbf{B}$ , 规定为

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

即

$$(a_{ij}) + (b_{ij}) = (a_{ij} + b_{ij})$$

#### 定义 (矩阵的加法)

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

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

即

$$(a_{ij}) + (b_{ij}) = (a_{ij} + b_{ij})$$

# 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

● 交换律

$$A + B = B + A$$

② 结合律

$$(\boldsymbol{A}+\boldsymbol{B})+\boldsymbol{C}=\boldsymbol{A}+(\boldsymbol{B}+\boldsymbol{C})$$

#### 矩阵加法运算律

◎ 交换律

$$A + B = B + A$$

② 结合律

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

### 注

• (负矩阵) 设  $A = (a_{ij})$ , 称

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

为 A 的负矩阵。

#### 矩阵加法运算律

◎ 交换律

$$A + B = B + A$$

② 结合律

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

## 注

• (负矩阵) 设  $A = (a_{ij})$ , 称

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

为 A 的负矩阵。

• (矩阵的减法) 由

$$A + (-A) = 0$$

可规定矩阵的减法为

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

例

$$A = \begin{pmatrix} 3 & 0 & -5 \\ 1 & 4 & 7 \end{pmatrix}, B = \begin{pmatrix} 3 & 1 & 2 \\ 4 & 3 & 5 \end{pmatrix}, C = \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ 3 \end{pmatrix}$$

## 矩阵的加法

例

设

$$A = \begin{pmatrix} 3 & 0 & -5 \\ 1 & 4 & 7 \end{pmatrix}, B = \begin{pmatrix} 3 & 1 & 2 \\ 4 & 3 & 5 \end{pmatrix}, C = \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ 3 \end{pmatrix}$$

则

$$A + B = \begin{pmatrix} 3+3 & 0+1 & -5+2 \\ 1+4 & 4+3 & 7+5 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 6 & 1 & -3 \\ 5 & 7 & 12 \end{pmatrix}$$

## 矩阵的加法

例

设

$$A = \begin{pmatrix} 3 & 0 & -5 \\ 1 & 4 & 7 \end{pmatrix}, B = \begin{pmatrix} 3 & 1 & 2 \\ 4 & 3 & 5 \end{pmatrix}, C = \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ 3 \end{pmatrix}$$

则

$$A + B = \begin{pmatrix} 3+3 & 0+1 & -5+2 \\ 1+4 & 4+3 & 7+5 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 6 & 1 & -3 \\ 5 & 7 & 12 \end{pmatrix}$$

由于 A 与 C 不同型,故 A+C 无意义。

## 目录

- 1 矩阵的定义
- 2 矩阵的运算
  - 矩阵的加法
  - 矩阵的数乘
  - 矩阵的乘法
  - 矩阵的转置
  - 伴随矩阵
- 3 逆矩阵

设从甲、乙、丙三个地区到另外四个地方 1、2、3、4 的距离 (单位: km) 由矩阵 A 给出:

设从甲、乙、丙三个地区到另外四个地方 1、2、3、4 的距离(单位:km)由矩阵 A 给出:

已知每吨货物的运费为  $2.4 \, \pi/\mathrm{km}$ ,要求各地之间每吨货物的运费,只需将矩阵 A 中的每个元素都乘以 2.4,即

## 定义 (矩阵的数乘)

数 k 与矩阵 A 的乘积记作 kA 或 Ak, 规定为

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

## 定义 (矩阵的数乘)

数 k 与矩阵 A 的乘积记作 kA 或 Ak, 规定为

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

#### 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

- 结合律
- $(kl) \boldsymbol{A} = k(l\boldsymbol{A})$  <br/> 分配律 (I)
- ③ 分配律 (Ⅱ)

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

#### 矩阵数乘运算律

● 结合律

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

② 分配律 (I)

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

③ 分配律 (Ⅱ)

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

## 注

矩阵加法与矩阵数乘统称为矩阵的线性运算。

## 目录

- 1 矩阵的定义
- 2 矩阵的运算
  - 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
    - 矩阵幂与矩阵多项式
  - 矩阵的转置
  - ■伴随矩阵
- 3 逆矩阵

#### 例

某厂向三个商店发送四种产品的数量以及这四种商品的单价和单间重量可分别由下列两个矩阵表示

#### 产品 1 产品 2 产品 3 产品 4

$$m{A} = \left[ egin{array}{ccccc} a_{11} & a_{12} & a_{13} & a_{14} \ a_{21} & a_{22} & a_{23} & a_{24} \ a_{31} & a_{32} & a_{33} & a_{34} \end{array} 
ight]$$
 商店 2 商店 3

#### 单价 单件重量

$$B = \left[ egin{array}{cccc} b_{11} & b_{12} \ b_{21} & b_{22} \ b_{31} & b_{32} \ b_{41} & b_{42} \ \end{array} 
ight]$$
 产品 2 产品 3

则三个商店收到货物的总价和总重量可表示为

#### 总价

#### 总重量

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} a_{11}b_{11} + a_{12}b_{21} + a_{13}b_{31} + a_{14}b_{41} & a_{11}b_{12} + a_{12}b_{22} + a_{13}b_{32} + a_{14}b_{42} \\ a_{21}b_{11} + a_{22}b_{21} + a_{23}b_{31} + a_{24}b_{41} & a_{21}b_{12} + a_{22}b_{22} + a_{23}b_{32} + a_{24}b_{42} \\ a_{31}b_{11} + a_{32}b_{21} + a_{33}b_{31} + a_{34}b_{41} & a_{31}b_{12} + a_{32}b_{22} + a_{33}b_{32} + a_{34}b_{42} \end{bmatrix}$$

商店 1 商店 2

#### 设有两个线性变换

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

和

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

设有两个线性变换

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

和

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

欲求从  $t_1, t_2$  到  $y_1, y_2$  的线性变换, 可将 (3) 代入 (2), 得

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

设有两个线性变换

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

和

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

欲求从  $t_1, t_2$  到  $y_1, y_2$  的线性变换, 可将 (3) 代入 (2), 得

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

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

和

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

欲求从  $t_1, t_2$  到  $y_1, y_2$  的线性变换,可将(3)代入(2),得

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

#### 说明

称线性变换(4)为线性变换(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

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

## 定义 (矩阵乘法)

设 
$$\mathbf{A} = (a_{ij})_{m \times n}$$
,  $\mathbf{B} = (b_{ij})_{n \times s}$ , 即

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

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

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

#### 定义 (矩阵乘法)

设 
$$\mathbf{A} = (a_{ij})_{m \times n}$$
,  $\mathbf{B} = (b_{ij})_{n \times s}$ , 即

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

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

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

#### 注

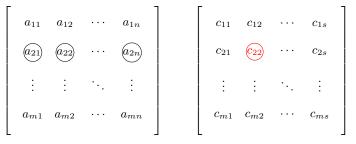
两个矩阵 A 与 B 相乘有意义的前提是A 的列数等于 B 的行数。

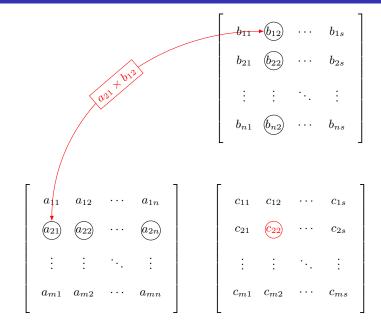
$$\begin{bmatrix} b_{11} & b_{12} & \cdots & b_{1s} \\ b_{21} & b_{22} & \cdots & b_{2s} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ b_{n1} & b_{n2} & \cdots & b_{ns} \end{bmatrix}$$

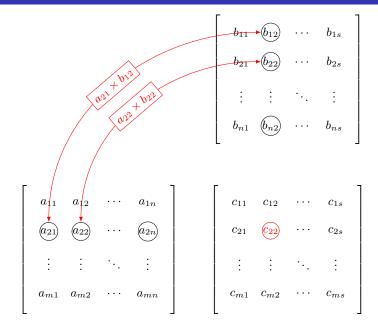
$$\begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ \hline a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \hline \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} \end{bmatrix}$$

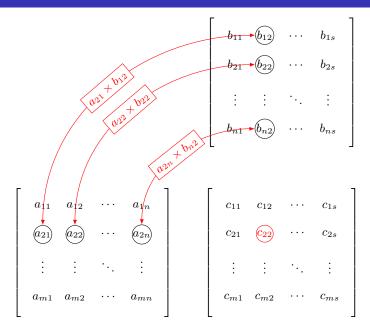
$$\begin{bmatrix} b_{11} & b_{12} & \cdots & b_{1s} \\ b_{21} & b_{22} & \cdots & b_{2s} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ b_{n1} & b_{n2} & \cdots & b_{ns} \end{bmatrix}$$

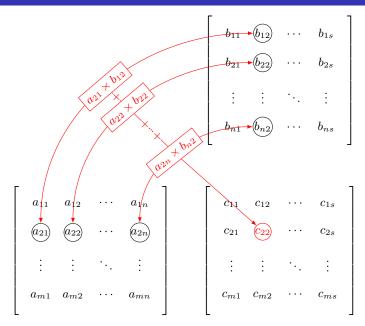
$$\begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} \end{bmatrix}$$











例

求 
$$A = \begin{bmatrix} 1 & 2 & -1 \\ -1 & 3 & 4 \\ 1 & 1 & 1 \end{bmatrix}$$
 与  $B = \begin{bmatrix} 5 & 6 \\ -5 & -6 \\ 6 & 0 \end{bmatrix}$  的乘积  $AB$ 。

例

求 
$$A = \begin{bmatrix} 1 & 2 & -1 \\ -1 & 3 & 4 \\ 1 & 1 & 1 \end{bmatrix}$$
 与  $B = \begin{bmatrix} 5 & 6 \\ -5 & -6 \\ 6 & 0 \end{bmatrix}$  的乘积  $AB$ 。

解

AB

例

$$\vec{x} A = \begin{bmatrix} 1 & 2 & -1 \\ -1 & 3 & 4 \\ 1 & 1 & 1 \end{bmatrix}$$
 与  $B = \begin{bmatrix} 5 & 6 \\ -5 & -6 \\ 6 & 0 \end{bmatrix}$  的乘积  $AB$ 。

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

例

求 
$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} 1 & 2 & -1 \\ -1 & 3 & 4 \\ 1 & 1 & 1 \end{bmatrix}$$
 与  $\mathbf{B} = \begin{bmatrix} 5 & 6 \\ -5 & -6 \\ 6 & 0 \end{bmatrix}$  的乘积  $\mathbf{AB}$ .

$$\begin{aligned} \boldsymbol{AB} & = \begin{bmatrix} 1\times5+2\times(-5)+(-1)\times6 & 1\times6+2\times(-6)+(-1)\times0\\ (-1)\times5+3\times(-5)+4\times6 & (-1)\times6+3\times(-6)+4\times0\\ 1\times5+1\times(-5)+1\times6 & 1\times6+1\times(-6)+1\times0 \end{bmatrix} \\ & = \begin{bmatrix} -11 & -6\\ 4 & -24\\ 6 & 0 \end{bmatrix} \end{aligned}$$

例

设

$$m{A} = egin{bmatrix} a_1 \\ a_2 \\ \vdots \\ a_n \end{bmatrix}, \ m{B} = egin{bmatrix} b_1 & b_2 & \cdots & b_n \end{bmatrix}$$

计算 AB 与 BA.

例设

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

计算 AB 与 BA.

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

例设

$$m{A} = egin{bmatrix} a_1 \ a_2 \ dots \ a_n \end{bmatrix}, \ m{B} = egin{bmatrix} b_1 & b_2 & \cdots & b_n \end{bmatrix}$$

计算 AB 与 BA.

$$\boldsymbol{A}\boldsymbol{B} = \begin{bmatrix} a_1 \\ a_2 \\ \vdots \\ a_n \end{bmatrix} \begin{bmatrix} b_1 & b_2 & \cdots & b_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} a_1b_1 & a_1b_2 & \cdots & a_1b_n \\ a_2b_1 & a_2b_2 & \cdots & a_2b_n \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_nb_1 & a_nb_2 & \cdots & a_nb_n \end{bmatrix}$$

例设

$$m{A} = egin{bmatrix} a_1 \\ a_2 \\ \vdots \\ a_n \end{bmatrix}, \ \ m{B} = m{bmatrix} b_1 & b_2 & \cdots & b_n \end{bmatrix}$$

计算 AB 与 BA.

$$\boldsymbol{A}\boldsymbol{B} = \begin{bmatrix} a_1 \\ a_2 \\ \vdots \\ a_n \end{bmatrix} \begin{bmatrix} b_1 & b_2 & \cdots & b_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} a_1b_1 & a_1b_2 & \cdots & a_1b_n \\ a_2b_1 & a_2b_2 & \cdots & a_2b_n \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_nb_1 & a_nb_2 & \cdots & a_nb_n \end{bmatrix}$$

$$m{BA} = egin{bmatrix} b_1 & b_2 & \cdots & b_n \end{bmatrix} egin{bmatrix} a_1 \ a_2 \ dots \ a_n \end{bmatrix}$$

例

设

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

计算 AB 与 BA.

$$\mathbf{AB} = \begin{bmatrix} a_1 \\ a_2 \\ \vdots \\ a_n \end{bmatrix} \begin{bmatrix} b_1 & b_2 & \cdots & b_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} a_1b_1 & a_1b_2 & \cdots & a_1b_n \\ a_2b_1 & a_2b_2 & \cdots & a_2b_n \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_nb_1 & a_nb_2 & \cdots & a_nb_n \end{bmatrix}$$

$$BA = \begin{bmatrix} b_1 & b_2 & \cdots & b_n \end{bmatrix} \begin{bmatrix} a_1 \\ a_2 \\ \vdots \\ a_n \end{bmatrix} = a_1b_1 + a_2b_2 + \cdots + a_nb_n.$$

例

设

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

计算 AB, AC 和 BA.

例

设

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

计算 AB, AC 和 BA.

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

例

设

$$m{A} = egin{bmatrix} a & a \ -a & -a \end{bmatrix}, \ m{B} = egin{bmatrix} b & -b \ -b & b \end{bmatrix}, \ m{C} = egin{bmatrix} -1 & 1 \ 1 & -1 \end{bmatrix}$$

计算 AB, AC 和 BA.

$$\boldsymbol{AB} = \boldsymbol{AC} = \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}$$

$$\boldsymbol{B}\boldsymbol{A} = \begin{bmatrix} 2ab & 2ab \\ -2ab & -2ab \end{bmatrix}$$

注

● 矩阵乘法不满足交换律。

- 矩阵乘法不满足交换律。
  - ▶ 若  $AB \neq BA$ , 则称 $A \vdash B$  不可交换。

- 矩阵乘法不满足交换律。
  - ▶ 若  $AB \neq BA$ , 则称 $A \vdash B$  不可交换。
  - ▶ 若 AB = BA, 则称A = B 可交换。

- 矩阵乘法不满足交换律。
  - F 若  $AB \neq BA$ , 则称 A 与 B 不可交换。
  - ▶ 若 AB = BA,则称A 与 B 可交换。

- 矩阵乘法不满足交换律。
  - F 若  $AB \neq BA$ , 则称 A 与 B 不可交换。
  - F 若 AB = BA, 则称 A = B 可交换。

$$A \neq 0$$
 且  $B \neq 0$  一有可能  $AB = 0$ 

## 注

- 矩阵乘法不满足交换律。
  - ► 若  $AB \neq BA$ , 则称A = B 不可交换。
  - F 若 AB = BA, 则称 A = B 可交换。
- $AB = 0 \implies A = 0 \vec{\boxtimes} B = 0$

$$A \neq 0$$
且  $B \neq 0$  一有可能  $AB = 0$ 

③ 矩阵乘法不满足消去律, 即当 A ≠ 0 时,

$$AB = AC \implies B = C$$

## 注

- 矩阵乘法不满足交换律。
  - ▶ 若  $AB \neq BA$ , 则称A = B 不可交换。
  - F 若 AB = BA, 则称 A = B 可交换。

$$A \neq 0$$
且  $B \neq 0$  一有可能  $AB = 0$ 

③ 矩阵乘法不满足消去律, 即当 A ≠ 0 时,

$$AB = AC \implies B = C$$

当 A 为非奇异矩阵,即  $|A| \neq 0$  时,

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

#### 矩阵乘法运算律

● 结合律

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

② 数乘结合律

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

◎ 左结合律

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

◎ 右结合律

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

### 定理

设 A, B 是两个 n 阶方阵, 则

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

#### 定理

设 A, B 是两个 n 阶方阵, 则

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

#### 证明

设 
$$\mathbf{A} = (a_{ij})_{n \times n}, \ \mathbf{B} = (b_{ij})_{n \times n}, \ \mathbb{N}$$

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

#### 定理

设 A, B 是两个 n 阶方阵, 则

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

#### 证明

设 
$$\mathbf{A} = (a_{ij})_{n \times n}, \ \mathbf{B} = (b_{ij})_{n \times n}, \ \mathbb{D}$$

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

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

### 证明 (续)

重复上述步骤, 可将行列式的左上角元素全消为零, 即得

|A||B|

### 证明 (续)

$$|A||B| = \begin{vmatrix} A & 0 \\ -I & B \end{vmatrix}$$

#### 证明 (续)

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

#### 证明 (续)

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

#### 证明 (续)

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

#### 证明 (续)

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

#### 线性方程组的矩阵表达

#### 线性方程组

$$a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + a_{1n}x_n = b_1$$

$$a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + a_{2n}x_n = b_2$$

$$\vdots$$

$$a_{m1}x_1 + a_{m2}x_2 + a_{mn}x_n = b_m$$

#### 线性方程组的矩阵表达

#### 线性方程组

$$\begin{cases} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + a_{1n}x_n = b_1 \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + a_{2n}x_n = b_2 \\ \vdots \\ a_{m1}x_1 + a_{m2}x_2 + a_{mn}x_n = b_m \end{cases} \iff \begin{bmatrix} a_{i1} & a_{i2} & \cdots & a_{in} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix} = b_i, \quad i = 1, \dots, n.$$

#### 线性方程组的矩阵表达

#### 线性方程组

$$\begin{cases} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + a_{1n}x_n = b_1 \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + a_{2n}x_n = b_2 \\ \vdots \\ a_{m1}x_1 + a_{m2}x_2 + a_{mn}x_n = b_m \end{cases} \iff \begin{bmatrix} a_{i1} & a_{i2} & \cdots & a_{in} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix} = b_i, \quad i = 1, \dots, n.$$

#### 因此上述线性方程组可表示为

$$Ax = b$$
,

其中

$$\boldsymbol{A} = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} \end{bmatrix}, \quad \boldsymbol{x} = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix}, \quad \boldsymbol{b} = \begin{bmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_m \end{bmatrix}$$

# 目录

- 1 矩阵的定义
- 2 矩阵的运算
  - ■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
      - 阵幂与矩阵多项式
  - 矩阵的转置
  - ■伴随矩阵
- 3 逆矩阵

#### 定义 (单位矩阵)

主对角元全为 1,其余元素全为零的 n 阶方阵,即

$$\boldsymbol{I}_n = \begin{bmatrix} 1 & & & \\ & 1 & & \\ & & \ddots & \\ & & & 1 \end{bmatrix}$$

称为 n 阶单位矩阵,记为  $I_n$ ,I,E。

### 定义 (单位矩阵)

主对角元全为 1, 其余元素全为零的 n 阶方阵, 即

$$\boldsymbol{I}_n = \begin{bmatrix} 1 & & & \\ & 1 & & \\ & & \ddots & \\ & & & 1 \end{bmatrix}$$

称为 n 阶单位矩阵, 记为  $I_n$ , I, E。

#### 注

● 单位阵在矩阵乘法中的地位相当于数 1 在数的乘法中的地位。

#### 定义 (单位矩阵)

主对角元全为 1, 其余元素全为零的 n 阶方阵, 即

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

称为 n 阶单位矩阵, 记为  $I_n$ , I, E。

### 注

- 单位阵在矩阵乘法中的地位相当于数 1 在数的乘法中的地位。
- ② 运算律

$$\boldsymbol{I}_{m}\boldsymbol{A}_{m\times n}=\boldsymbol{A}_{m\times n}\boldsymbol{I}_{n}=\boldsymbol{A}_{m\times n},$$

简记为

$$IA = AI = A$$
.

## 定义 (数量矩阵)

主对角元全为非零数 k,其余元素全为零的 n 阶方阵,即

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

称为 n 阶数量矩阵,记为  $kI_n$ ,kI,kE。

## 定义 (数量矩阵)

主对角元全为非零数 k,其余元素全为零的 n 阶方阵,即

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

称为 n 阶数量矩阵,记为  $kI_n$ ,kI,kE。

#### 注

● 运算律

$$(k\boldsymbol{I})\boldsymbol{A} = \boldsymbol{A}(k\boldsymbol{I}) = k\boldsymbol{A}.$$

## 定义 (对角矩阵)

非对角元皆为零的 n 阶方阵, 即

$$\begin{bmatrix} \lambda_1 & & & & \\ & \lambda_2 & & & \\ & & \ddots & & \\ & & & \lambda_n \end{bmatrix}$$

称为 n 阶对角矩阵,记作  $\Lambda$  或  $\operatorname{diag}(\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n)$ .

#### 注

**①** A 左乘对角阵  $\Lambda$ , 相当于用  $\lambda_i$  去乘 A 的第 i 行:

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

### 注

**4** A 左乘对角阵 A, 相当于用  $\lambda_i$  去乘 A 的第 i 行:

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

② A 右乘对角阵  $\Lambda$ ,相当于用  $\lambda_i$  去乘 A 的第 i 列:

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

### 定义 (三角矩阵)

1 主对角线以下的元素全为零的 n 阶方阵, 即

$$\begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ & & \ddots & \vdots \\ & & & a_{nn} \end{bmatrix}, \quad a_{ij} = 0 \ (i > j)$$

#### 称为上三角矩阵;

### 定义 (三角矩阵)

1 主对角线以下的元素全为零的 n 阶方阵,即

$$\begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ & & \ddots & \vdots \\ & & & a_{nn} \end{bmatrix}, \quad a_{ij} = 0 \ (i > j)$$

#### 称为上三角矩阵;

2 主对角线以上的元素全为零的 n 阶方阵,即

$$\begin{bmatrix} a_{11} & & & & \\ a_{21} & a_{22} & & & \\ \vdots & \vdots & \ddots & \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{bmatrix}, \quad a_{ij} = 0 \ (i < j)$$

称为下三角矩阵。

例

证明: 两个上三角矩阵的乘积仍为上三角矩阵。

例

证明:两个上三角矩阵的乘积仍为上三角矩阵。

解

设

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

例

证明:两个上三角矩阵的乘积仍为上三角矩阵。

解

设

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

令  $C = AB = (c_{ij})$ , 则当 i > j 时,

$$c_{ij} = \sum_{k=1}^{n} a_{ik} b_{kj}$$

例

证明:两个上三角矩阵的乘积仍为上三角矩阵。

解

设

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

令  $C = AB = (c_{ij})$ , 则当 i > j 时,

$$c_{ij} = \sum_{k=1}^{n} a_{ik} b_{kj} = \sum_{k=1}^{i-1} a_{ik} b_{kj} + \sum_{k=i}^{n} a_{ik} b_{kj}$$

例

证明:两个上三角矩阵的乘积仍为上三角矩阵。

解

设

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

令  $C = AB = (c_{ij})$ , 则当 i > j 时,

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

# 一些特殊矩阵及其运算

例

证明:两个上三角矩阵的乘积仍为上三角矩阵。

解

设

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

令  $C = AB = (c_{ij})$ , 则当 i > j 时,

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

# 一些特殊矩阵及其运算

例

证明:两个上三角矩阵的乘积仍为上三角矩阵。

解

设

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

令  $C = AB = (c_{ij})$ , 则当 i > j 时,

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

注

两个下三角矩阵的乘积仍为下三角矩阵。

# 目录

- 1 矩阵的定义
- 2 矩阵的运算
  - ■矩阵的加法
  - 矩阵的数乘
  - ■矩阵的乘法
    - 矩阵幂与矩阵多项式
  - 矩阵的转置
  - ■伴随矩阵
- 3 逆矩阵

### 定义 (矩阵幂)

设  $A \in n$  阶矩阵,  $k \cap A$  的连乘积称为 A 的 k 次幂, 记作  $A^k$ , 即

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

### 定义 (矩阵幂)

设  $A \in n$  阶矩阵,  $k \cap A$  的连乘积称为 A 的 k 次幂, 记作  $A^k$ , 即

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

#### 矩阵幂的运算律

1 当 m, k 为正整数时,

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

### 定义 (矩阵幂)

设  $A \in n$  阶矩阵,  $k \cap A$  的连乘积称为 A 的 k 次幂, 记作  $A^k$ , 即

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

#### 矩阵幂的运算律

1 当 m, k 为正整数时,

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

2 若 A, B 不可交换,则一般来说

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

### 定义 (矩阵幂)

设  $A \in n$  阶矩阵,  $k \cap A$  的连乘积称为 A 的 k 次幂, 记作  $A^k$ , 即

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

#### 矩阵幂的运算律

1 当 m, k 为正整数时,

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

2 若 A, B 不可交换,则一般来说

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

3 若 A, B 可交换, 则

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

### 定义 (矩阵多项式)

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

称为矩阵 A 的 k 次多项式。

### 定义 (矩阵多项式)

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

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

称为矩阵 A 的 k 次多项式。

### 注

1 若 f(x), g(x) 为多项式, A, B 皆是 n 阶矩阵, 则

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

2 若 A, B 不可交换, 则一般来说

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

# 目录

- 1 矩阵的定义
- 2 矩阵的运算
  - 矩阵的加法
  - ■矩阵的数乘
  - 矩阵的乘法
  - 矩阵的转置
  - ■伴随矩阵
- 3 逆矩阵

### 定义 (矩阵的转置)

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 A 的转置矩阵, 记为  $A^T$  或 A', 即

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

### 矩阵转置的运算律

- (1)  $(A^T)^T = A$
- (2)  $(A + B)^T = A^T + B^T$
- $(3) (kA)^T = kA^T$
- $(4) (AB)^T = B^T A^T$

#### 矩阵转置的运算律

- (1)  $(A^T)^T = A$
- (2)  $(A + B)^T = A^T + B^T$
- (3)  $(k\mathbf{A})^T = k\mathbf{A}^T$
- $(4) (AB)^T = B^T A^T$
- 由(2)和(3)可推出线性运算的转置运算律

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

#### 矩阵转置的运算律

- (1)  $(A^T)^T = A$
- (2)  $(A + B)^T = A^T + B^T$
- (3)  $(k\mathbf{A})^T = k\mathbf{A}^T$
- $(4) (AB)^T = B^T A^T$
- 由(2)和(3)可推出线性运算的转置运算律

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

#### 证明

只证(4)。设 
$$A=(a_{ij})_{m\times n}, B=(b_{ij})_{n\times s}, A^T=(a_{ij}^T)_{n\times m}, B^T=(b_{ij}^T)_{s\times n}$$
,注意到
$$a_{ij}=a_{ji}^T,\ b_{ij}=b_{ji}^T,$$

#### 矩阵转置的运算律

- (1)  $(A^T)^T = A$
- (2)  $(A + B)^T = A^T + B^T$
- (3)  $(k\mathbf{A})^T = k\mathbf{A}^T$
- $(4) (AB)^T = B^T A^T$
- 由(2)和(3)可推出线性运算的转置运算律

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

#### 证明

只证(4)。设 
$$A=(a_{ij})_{m\times n}, B=(b_{ij})_{n\times s}, A^T=(a_{ij}^T)_{n\times m}, B^T=(b_{ij}^T)_{s\times n}$$
,注意到
$$a_{ij}=a_{ii}^T, \ b_{ij}=b_{ii}^T,$$

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

#### 矩阵转置的运算律

- (1)  $(A^T)^T = A$
- (2)  $(A + B)^T = A^T + B^T$
- (3)  $(k\mathbf{A})^T = k\mathbf{A}^T$
- $(4) (AB)^T = B^T A^T$
- 由(2)和(3)可推出线性运算的转置运算律

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

#### 证明

只证(4)。设 
$$A=(a_{ij})_{m\times n}, B=(b_{ij})_{n\times s}, A^T=(a_{ij}^T)_{n\times m}, B^T=(b_{ij}^T)_{s\times n}$$
,注意到
$$a_{ij}=a_{ii}^T,\ b_{ij}=b_{ii}^T,$$

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

#### 矩阵转置的运算律

- (1)  $(A^T)^T = A$
- (2)  $(A + B)^T = A^T + B^T$
- (3)  $(k\mathbf{A})^T = k\mathbf{A}^T$
- $(4) (AB)^T = B^T A^T$
- 由(2)和(3)可推出线性运算的转置运算律

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

#### 证明

只证(4)。设 
$$\pmb{A}=(a_{ij})_{m\times n}, \pmb{B}=(b_{ij})_{n\times s}, \pmb{A}^T=(a_{ij}^T)_{n\times m}, \pmb{B}^T=(b_{ij}^T)_{s\times n}$$
,注意到
$$a_{ij}=a_{ii}^T, \ b_{ij}=b_{ii}^T,$$

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

#### 矩阵转置的运算律

- (1)  $(A^T)^T = A$
- (2)  $(A + B)^T = A^T + B^T$
- (3)  $(k\mathbf{A})^T = k\mathbf{A}^T$
- $(4) (AB)^T = B^T A^T$
- 由(2)和(3)可推出线性运算的转置运算律

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

#### 证明

只证(4)。设 
$$A=(a_{ij})_{m\times n}, B=(b_{ij})_{n\times s}, A^T=(a_{ij}^T)_{n\times m}, B^T=(b_{ij}^T)_{s\times n}$$
,注意到
$$a_{ij}=a_{ji}^T, \ b_{ij}=b_{ji}^T,$$

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

#### 矩阵转置的运算律

- $(1) (A^T)^T = A$
- (2)  $(A + B)^T = A^T + B^T$
- (3)  $(kA)^T = kA^T$
- $(4) (AB)^T = B^T A^T$
- 由(2)和(3)可推出线性运算的转置运算律

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

#### 证明

只证(4)。设 
$$A = (a_{ij})_{m \times n}, B = (b_{ij})_{n \times s}, A^T = (a_{ij}^T)_{n \times m}, B^T = (b_{ij}^T)_{s \times n},$$
 注意到

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

有

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

于是  $(AB)^T = B^T A^T$ .

### 定义 (对称矩阵、反对称矩阵)

#### 对于 n 阶方阵

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

### 定义 (对称矩阵、反对称矩阵)

#### 对于 n 阶方阵

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

• 若

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

则称 A 为对称矩阵;

## 定义 (对称矩阵、反对称矩阵)

### 对于 n 阶方阵

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

●若

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

则称 A 为对称矩阵;

A 对称的充分必要条件是  $A^T = A$ 。

### 定义 (对称矩阵、反对称矩阵)

对于 n 阶方阵

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

• 若

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

则称 A 为对称矩阵;

A 对称的充分必要条件是  $A^T = A$ 。

●若

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

则称 A 为反对称矩阵;

### 定义 (对称矩阵、反对称矩阵)

对于 n 阶方阵

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

• 若

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

则称 A 为对称矩阵;

A 对称的充分必要条件是  $A^T = A$ 。

• 若

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

则称 A 为反对称矩阵;

反对称矩阵的主对角元全为零;

### 定义 (对称矩阵、反对称矩阵)

对于 n 阶方阵

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

●若

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

则称 A 为对称矩阵;

A 对称的充分必要条件是  $A^T = A$ 。

●若

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

则称 A 为反对称矩阵;

反对称矩阵的主对角元全为零;

A 对称的充分必要条件是  $A^T = -A$ 。

例

证明: 奇数阶反对称矩阵的行列式为零。

### 例

证明: 奇数阶反对称矩阵的行列式为零。

### 证明

设A为反对称矩阵,则

$$\boldsymbol{A}^T = -\boldsymbol{A},$$

#### 例

证明: 奇数阶反对称矩阵的行列式为零。

### 证明

设 A 为反对称矩阵,则

$$A^T = -A$$
,

对上式两端同求行列式可得

$$|\boldsymbol{A}| = (-1)^n |\boldsymbol{A}|.$$

### 例

证明: 奇数阶反对称矩阵的行列式为零。

### 证明

设 A 为反对称矩阵,则

$$A^T = -A$$
,

对上式两端同求行列式可得

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

由此可知,当 n 为奇数时,有

$$|\boldsymbol{A}| = -|\boldsymbol{A}|$$

即 |A|=0。

## 注

• 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。

### 注

• 任何一个方阵都可表示成一个对称矩阵与一个反对称矩阵的和。

设A为n阶方阵,则

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

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

### 注

• 任何一个方阵都可表示成一个对称矩阵与一个反对称矩阵的和。

设A为n阶方阵,则

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

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

• 对称矩阵的乘积不一定为对称矩阵。

### 注

• 任何一个方阵都可表示成一个对称矩阵与一个反对称矩阵的和。 设 A 为 n 阶方阵. 则

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

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

• 对称矩阵的乘积不一定为对称矩阵。

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

例

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

例

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

证明

 $(\boldsymbol{A}^T \boldsymbol{A})^T$ 

例

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

证明

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

例

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

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

例

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

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

## 例

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

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

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

例

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

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

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

例

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

例

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

$$(AB + BA)^T$$

#### 例

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

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

## 例

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

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

#### 例

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

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

#### 例

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

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

# 目录

- 1 矩阵的定义
- 2 矩阵的运算
  - 矩阵的加法
  - 矩阵的数乘
  - 矩阵的乘法
  - 矩阵的转置
  - 伴随矩阵
- 3 逆矩阵

## 定义 (余子式矩阵, 代数余子式矩阵, 伴随矩阵)

对于  $A=(a_{ij})_{n\times n}$ ,设  $M_{ij}$  和  $A_{ij}=(-1)^{i+j}M_{ij}$  分别为元素  $a_{ij}$  的余子式和代数余子式。

## 定义 (余子式矩阵,代数余子式矩阵,伴随矩阵)

对于  $A=(a_{ij})_{n\times n}$ ,设  $M_{ij}$  和  $A_{ij}=(-1)^{i+j}M_{ij}$  分别为元素  $a_{ij}$  的余子式和代数余子式。

● 称

$$(M_{ij})_{n\times n}$$

为 A 的余子式矩阵,

## 定义 (余子式矩阵,代数余子式矩阵,伴随矩阵)

对于  $A=(a_{ij})_{n\times n}$ ,设  $M_{ij}$  和  $A_{ij}=(-1)^{i+j}M_{ij}$  分别为元素  $a_{ij}$  的余子式和代数余子式。

● 称

$$(M_{ij})_{n\times n}$$

为 A 的s子式矩阵,

2 称

$$(A_{ij})_{n\times n}$$

为 A 的代数余子式矩阵,

## 定义 (余子式矩阵,代数余子式矩阵,伴随矩阵)

对于  $\mathbf{A}=(a_{ij})_{n\times n}$ ,设  $M_{ij}$  和  $A_{ij}=(-1)^{i+j}M_{ij}$  分别为元素  $a_{ij}$  的余子式和代数余子式。

● 称

$$(M_{ij})_{n\times n}$$

为 A 的s子式矩阵,

② 称

$$(A_{ij})_{n\times n}$$

为 A 的代数余子式矩阵,

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

## 定理 (伴随阵的重要性质)

设  $A^*$  为方阵 A 的伴随矩阵,则

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

## 定理 (伴随阵的重要性质)

设  $A^*$  为方阵 A 的伴随矩阵,则

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

## 证明.

设 
$$AA^* = C = (c_{ij})$$
, 其中

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

## 定理 (伴随阵的重要性质)

设  $A^*$  为方阵 A 的伴随矩阵,则

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

#### 证明.

设 
$$AA^* = C = (c_{ij})$$
, 其中

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

干是

$$oldsymbol{AA^*} = \left(egin{array}{ccc} |oldsymbol{A}| & & & & \ & |oldsymbol{A}| & & & \ & & \ddots & & \ & & & |oldsymbol{A}| \end{array}
ight) = |oldsymbol{A}|oldsymbol{I}.$$

## 定理 (伴随阵的重要性质)

设  $A^*$  为方阵 A 的伴随矩阵,则

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

#### 证明.

设  $AA^* = C = (c_{ij})$ , 其中

$$c_{ij} = a_{i1}A_{i1} + a_{i2}A_{i2} + \dots + a_{in}A_{in} = \delta_{ij}|A|$$

干是

$$oldsymbol{AA^*} = \left(egin{array}{ccc} |oldsymbol{A}| & & & & \ & |oldsymbol{A}| & & \ & & \ddots & \ & & |oldsymbol{A}| \end{array}
ight) = |oldsymbol{A}|oldsymbol{I}.$$

类似地,可以证明  $A^*A = |A|I$ 。

例

证明: 当  $|A| \neq 0$  时,  $|A^*| = |A|^{n-1}$ 。

## 例

证明: 当  $|A| \neq 0$  时,  $|A^*| = |A|^{n-1}$ 。

#### 证明.

对

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

两端取行列式可得

$$|\boldsymbol{A}||\boldsymbol{A}^*| = |\boldsymbol{A}|^n.$$

例

证明: 当  $|A| \neq 0$  时,  $|A^*| = |A|^{n-1}$ 。

#### 证明.

对

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

两端取行列式可得

$$|\boldsymbol{A}||\boldsymbol{A}^*| = |\boldsymbol{A}|^n.$$

若  $|A| \neq 0$ ,则

$$|\boldsymbol{A}^*| = |\boldsymbol{A}|^{n-1}.$$



# 目录

- 1 矩阵的定义
- 2 矩阵的运算
- **3** 逆矩阵

考察一个从  $x \in \mathbb{R}^n$  到  $y \in \mathbb{R}^n$  的线性变换

$$y = Ax. (5)$$

考察一个从  $x \in \mathbb{R}^n$  到  $y \in \mathbb{R}^n$  的线性变换

$$y = Ax. (5)$$

在(5) 式的两端同时左乘 A 的伴随阵  $A^*$ , 得

$$A^*y = A^*Ax = |A|x.$$

考察一个从  $x \in \mathbb{R}^n$  到  $y \in \mathbb{R}^n$  的线性变换

$$y = Ax. (5)$$

在(5) 式的两端同时左乘 A 的伴随阵  $A^*$ , 得

$$A^*y = A^*Ax = |A|x.$$

当  $|A| \neq 0$  时,有

$$x = \frac{1}{|A|}A^*y. \tag{6}$$

考察一个从  $x \in \mathbb{R}^n$  到  $y \in \mathbb{R}^n$  的线性变换

$$y = Ax. (5)$$

在(5) 式的两端同时左乘 A 的伴随阵  $A^*$ , 得

$$A^*y = A^*Ax = |A|x.$$

当  $|A| \neq 0$  时,有

$$x = \frac{1}{|A|}A^*y. \tag{6}$$

记

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

则(6)可表示为

$$x = By, (7)$$

考察一个从  $x \in \mathbb{R}^n$  到  $y \in \mathbb{R}^n$  的线性变换

$$y = Ax. (5)$$

在(5) 式的两端同时左乘 A 的伴随阵  $A^*$ , 得

$$A^*y = A^*Ax = |A|x.$$

当  $|A| \neq 0$  时,有

$$x = \frac{1}{|A|} A^* y. \tag{6}$$

记

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

则(6)可表示为

$$x = By, (7)$$

它表示一个从  $y \in \mathbb{R}^n$  到  $x \in \mathbb{R}^n$  的线性变换,称为线性变换(5)的逆变换。

A 与 B 的关系

#### A与B的关系

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

可见 AB 为恒等变换对应的矩阵,故

$$AB = I$$
.

#### A与B的关系

1 将 (7) 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 (7)

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

可见 BA 为恒等变换对应的矩阵,故

$$BA = I$$
.

#### A与B的关系

1 将 (7) 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 (7)

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

可见 BA 为恒等变换对应的矩阵,故

$$BA = I$$
.

综上,有

$$AB = BA = I$$
.

#### 定义 (逆矩阵)

对于 n 阶方阵 A, 若存在一个 n 阶矩阵 B, 使

$$AB = BA = I$$
.

则称 A 是可逆的,并把 B 称为 A 的逆矩阵。

#### 定义 (逆矩阵)

对于 n 阶方阵 A, 若存在一个 n 阶矩阵 B, 使

$$AB = BA = I$$
.

则称 A 是可逆的, 并把 B 称为 A 的逆矩阵。

## 注

- 1 可逆矩阵与其逆矩阵为同阶方阵。
- 2 A 与 B 地位相等,也可称 A 为 B 的逆矩阵。

定理

若 A 可逆,则 A 的逆矩阵惟一。

#### 定理

若 A 可逆,则 A 的逆矩阵惟一。

#### 证明.

设 B, C 皆为 A 的逆矩阵,则有

$$B = BI = B(AC) = (BA)C = IC = C,$$

故 A 的逆矩阵惟一。



#### 定理

若 A 可逆,则 A 的逆矩阵惟一。

#### 证明.

设 B, C 皆为 A 的逆矩阵,则有

$$B = BI = B(AC) = (BA)C = IC = C,$$

故 A 的逆矩阵惟一。

# 注

A 的矩阵记作  $A^{-1}$ ,即

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

#### 定理

若  $|A| \neq 0$ , 则 A 可逆, 且

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

### 定理

若  $|A| \neq 0$ , 则 A 可逆, 且

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

### 证明

由  $|A| \neq 0$  及

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

可知

#### 定理

若  $|A| \neq 0$ , 则 A 可逆, 且

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

#### 证明

由  $|A| \neq 0$  及

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

可知

$$A\left(\frac{1}{|A|}A^*\right) = \left(\frac{1}{|A|}A^*\right)A = I.$$

### 定理

若  $|A| \neq 0$ , 则 A 可逆, 且

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

#### 证明

由  $|A| \neq 0$  及

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

可知

$$A\left(\frac{1}{|A|}A^*\right) = \left(\frac{1}{|A|}A^*\right)A = I.$$

再由逆矩阵的定义及逆矩阵的惟一性可知,A可逆,且

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

#### 定理

若  $|A| \neq 0$ , 则 A 可逆, 且

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

#### 证明

由  $|A| \neq 0$  及

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

可知

$$A\left(\frac{1}{|A|}A^*\right) = \left(\frac{1}{|A|}A^*\right)A = I.$$

再由逆矩阵的定义及逆矩阵的惟一性可知,A 可逆,且

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

#### 注

该定理提供了求  $A^{-1}$  的一种方法。

定理

若 A 可逆,则  $|A| \neq 0$ .

#### 定理

若 A 可逆,则  $|A| \neq 0$ .

#### 证明.

若 A 可逆,则存在  $A^{-1}$  使得

$$\boldsymbol{A}\boldsymbol{A}^{-1} = \boldsymbol{I},$$

#### 定理

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

#### 证明.

若 A 可逆,则存在  $A^{-1}$  使得

$$\boldsymbol{A}\boldsymbol{A}^{-1} = \boldsymbol{I},$$

于是

$$|A| \cdot |A^{-1}| = |I| = 1,$$

#### 定理

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

#### 证明.

若 A 可逆,则存在  $A^{-1}$  使得

$$\boldsymbol{A}\boldsymbol{A}^{-1} = \boldsymbol{I},$$

于是

$$|A| \cdot |A^{-1}| = |I| = 1,$$

因此  $|\mathbf{A}| \neq 0$ .

#### 定理

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

#### 证明.

若 A 可逆,则存在  $A^{-1}$  使得

$$\boldsymbol{A}\boldsymbol{A}^{-1} = \boldsymbol{I},$$

于是

$$|\boldsymbol{A}| \cdot |\boldsymbol{A}^{-1}| = |\boldsymbol{I}| = 1,$$

因此  $|A| \neq 0$ .

综合上述两个定理可知

### 定理

A 可逆  $\iff$   $|A| \neq 0$ 。

# 推论

若 
$$AB = I$$
 (或  $BA = I$ ), 则

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

#### 推论

若 
$$AB = I$$
 (或  $BA = I$ ), 则

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

#### 证明.

由 AB = I 知 |A||B| = 1, 故  $|A| \neq 0$ , 从而  $A^{-1}$  存在,于是

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



#### 推论

若 AB = I (或 BA = I), 则

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

#### 证明.

由 AB = I 知 |A||B| = 1, 故  $|A| \neq 0$ , 从而  $A^{-1}$  存在, 于是

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

#### 注

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

### 定义 (奇异阵与非奇异阵)

当 |A| = 0 时,A 称为奇异矩阵,否则称为非奇异矩阵。

### 定义 (奇异阵与非奇异阵)

当 |A| = 0 时,A 称为<mark>奇异矩阵</mark>,否则称为<mark>非奇异矩阵</mark>。

#### 注

可逆矩阵就是非奇异矩阵。

#### 可逆矩阵的运算规律

若 A 可逆,则  $A^{-1}$  亦可逆,且

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

#### 可逆矩阵的运算规律

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

② 若 A 可逆,  $k \neq 0$ , 则 kA 可逆, 且

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

#### 可逆矩阵的运算规律

 $\bullet$  若 A 可逆,则  $A^{-1}$  亦可逆,且

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

② 若 A 可逆,  $k \neq 0$ , 则 kA 可逆, 且

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

⑤ 若 A, B 皆可逆, 则 AB 可逆, 且

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

#### 可逆矩阵的运算规律

 $\bullet$  若 A 可逆,则  $A^{-1}$  亦可逆,且

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

② 若 A 可逆,  $k \neq 0$ , 则 kA 可逆, 且

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

3 若 A, B 皆可逆, 则 AB 可逆, 且

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

若  $A_1, A_2, \cdots, A_m$  皆可逆, 则

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

#### 可逆矩阵的运算规律

 $lacksymbol{0}$  若 A 可逆,则  $A^{-1}$  亦可逆,且

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

② 若 A 可逆,  $k \neq 0$ , 则 kA 可逆, 且

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

3 若 A, B 皆可逆, 则 AB 可逆, 且

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

若  $A_1, A_2, \cdots, A_m$  皆可逆,则

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

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

#### 可逆矩阵的运算规律

lacktriangle 若  $m{A}$  可逆,则  $m{A}^{-1}$  亦可逆,且

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

② 若 A 可逆,  $k \neq 0$ , 则 kA 可逆, 且

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

3 若 A, B 皆可逆, 则 AB 可逆, 且

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

若  $A_1, A_2, \cdots, A_m$  皆可逆,则

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

 $\bullet$  若 A 可逆,则  $A^T$  亦可逆,且

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

$$|\boldsymbol{A}^{-1}| = |\boldsymbol{A}|^{-1}$$

例

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

例

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

解

例

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

# 解

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

例

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

解

- 当 |A| = ad bc = 0 时, 逆阵不存在;
- ② 当  $|A| = ad bc \neq 0$  时,由

$$(M_{ij}) = \begin{pmatrix} d & c \\ b & a \end{pmatrix} \implies (A_{ij}) = \begin{pmatrix} d & -c \\ -b & a \end{pmatrix} \implies \mathbf{A}^* = \begin{pmatrix} d & -b \\ -c & a \end{pmatrix}$$

知

例

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

解

- **9** 当 |A| = ad bc = 0 时, 逆阵不存在;
- ② 当  $|A| = ad bc \neq 0$  时,由

$$(M_{ij}) = \begin{pmatrix} d & c \\ b & a \end{pmatrix} \implies (A_{ij}) = \begin{pmatrix} d & -c \\ -b & a \end{pmatrix} \implies \mathbf{A}^* = \begin{pmatrix} d & -b \\ -c & a \end{pmatrix}$$

知

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

例

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

### 例

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

# 解

因 |A|=2, 故 A 可逆。

例

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

#### 解

因 |A|=2, 故 A 可逆。由

$$(M_{ij}) = \begin{pmatrix} 2 & 3 & 2 \\ -6 & -6 & -2 \\ -4 & -5 & -2 \end{pmatrix} \Longrightarrow (A_{ij}) = \begin{pmatrix} 2 & -3 & 2 \\ 6 & -6 & 2 \\ -4 & 5 & -2 \end{pmatrix} \Longrightarrow \mathbf{A}^* = \begin{pmatrix} 2 & 6 & -4 \\ -3 & -6 & 5 \\ 2 & 2 & -2 \end{pmatrix}$$

知

例

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

#### 解

因 |A|=2, 故 A 可逆。由

$$(M_{ij}) = \begin{pmatrix} 2 & 3 & 2 \\ -6 & -6 & -2 \\ -4 & -5 & -2 \end{pmatrix} \Longrightarrow (A_{ij}) = \begin{pmatrix} 2 & -3 & 2 \\ 6 & -6 & 2 \\ -4 & 5 & -2 \end{pmatrix} \Longrightarrow \mathbf{A}^* = \begin{pmatrix} 2 & 6 & -4 \\ -3 & -6 & 5 \\ 2 & 2 & -2 \end{pmatrix}$$

知

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

例

设方阵 A 满足方程  $A^2 - 3A - 10I = 0$ ,证明:A, A - 4I都可逆,并求它们的逆矩阵。

#### 例

设方阵 A 满足方程  $A^2 - 3A - 10I = 0$ , 证明: A, A - 4I 都可逆, 并求它们的逆矩阵。

### 证明

由

$$A^2 - 3A - 10I = 0 \implies A(A - 3I) = 10I$$

#### 例

设方阵 A 满足方程  $A^2 - 3A - 10I = 0$ , 证明: A, A - 4I 都可逆, 并求它们的逆矩阵。

#### 证明

由

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

#### 例

设方阵 A 满足方程  $A^2 - 3A - 10I = 0$ , 证明: A, A - 4I 都可逆, 并求它们的逆矩阵。

#### 证明

由

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

知 A 可逆, 且

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

#### 例

设方阵 A 满足方程  $A^2 - 3A - 10I = 0$ , 证明: A, A - 4I 都可逆, 并求它们的逆矩阵。

#### 证明

由

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

知 A 可逆, 且

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

由

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

### 例

设方阵 A 满足方程  $A^2 - 3A - 10I = 0$ , 证明: A, A - 4I 都可逆, 并求它们的逆矩阵。

### 证明

由

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

知 A 可逆、且

$$\boldsymbol{A}^{-1} = \frac{1}{10}(\boldsymbol{A} - 3\boldsymbol{I}).$$

由

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

### 例

设方阵 A 满足方程  $A^2 - 3A - 10I = 0$ , 证明: A, A - 4I 都可逆, 并求它们的逆矩阵。

### 证明

由

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

知 A 可逆、且

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

由

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

知 A-4I 可逆、且

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

例

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

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。

### 证明

设 A 可逆且对称,即  $A = A^T$ ,则

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

#### 例

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。

### 证明

设 A 可逆且对称, 即  $A = A^T$ , 则

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

设 A 可逆且反对称, 即  $A = -A^T$ , 则

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

例

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。

#### 例

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 A 可逆,只需证  $|A| \neq 0$ 。

#### 例

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

### 证明.

欲证 A 可逆, 只需证  $|A| \neq 0$ 。

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

#### 例

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

#### 证明

欲证 A 可逆, 只需证  $|A| \neq 0$ 。

由  $A^* = A^T$  及  $A^*$  的定义可知,A 的元素  $a_{ij}$  等于自身的代数余子式  $A_{ij}$ 。再根据行列式的按行展开定义,有

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

#### 例

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

#### 证明.

欲证 A 可逆, 只需证  $|A| \neq 0$ 。

由  $A^* = A^T$  及  $A^*$  的定义可知,A 的元素  $a_{ij}$  等于自身的代数余子式  $A_{ij}$ 。再根据行列式的按行展开定义,有

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

由于 A 为非零实矩阵,故  $|A| \neq 0$ ,即 A 可逆。

例

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

例

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

解

由

$$A^*B = A^{-1} + B \implies (AA^* - A)B = I \implies (|A|I - A)B = I,$$

知 B 与 |A|I - A 皆可逆,

例

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

解

由

$$A^*B = A^{-1} + B \implies (AA^* - A)B = I \implies (|A|I - A)B = I,$$

知 B = |A|I - A 皆可逆,从而  $B = (|A|I - A)^{-1}$ ,其中

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

例

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

解

由

$$A^*B = A^{-1} + B \implies (AA^* - A)B = I \implies (|A|I - A)B = I,$$

知 B = |A|I - A 皆可逆,从而  $B = (|A|I - A)^{-1}$ ,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

$$\boldsymbol{B} = \frac{1}{6} \left( \begin{array}{ccc} 1 & 1 & 1 \\ 0 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 1 \end{array} \right)$$

例

设 A, B 均为 n 阶可逆矩阵, 证明:

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

例

设 A, B 均为 n 阶可逆矩阵, 证明:

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

# 知识点

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

### 例

设 A, B 均为 n 阶可逆矩阵, 证明:

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

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

### 知识点

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

### 证明

$$ullet$$
 由  $|AB|=|A||B|
eq 0$  可知  $AB$  可逆,且有  $(AB)(AB)^*=|AB|I$ 。故  $(AB)^*$ 

### 例

设 A, B 均为 n 阶可逆矩阵, 证明:

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

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

## 知识点

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

#### 证明

 $oldsymbol{0}$  由 |AB|=|A||B|
eq 0 可知 AB 可逆,且有  $(AB)(AB)^*=|AB|I$ 。故

$$(AB)^* = |AB|(AB)^{-1}$$

### 例

设 A, B 均为 n 阶可逆矩阵, 证明:

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

### 知识点

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

#### 证明

ullet 由 |AB|=|A||B| 
eq 0 可知 AB 可逆,且有  $(AB)(AB)^*=|AB|I$ 。故

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

### 例

设 A, B 均为 n 阶可逆矩阵, 证明:

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

## 知识点

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

#### 证明

ullet 由 |AB|=|A||B| 
eq 0 可知 AB 可逆,且有  $(AB)(AB)^*=|AB|I$ 。故

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

### 例

设 A, B 均为 n 阶可逆矩阵, 证明:

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

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

## 知识点

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

#### 证明

 $oldsymbol{0}$  由 |AB|=|A||B| 
eq 0 可知 AB 可逆,且有  $(AB)(AB)^*=|AB|I$ 。故

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

### 例

设 A, B 均为 n 阶可逆矩阵, 证明:

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

# 知识点

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

### 证明

ullet 由 |AB|=|A||B| 
eq 0 可知 AB 可逆,且有  $(AB)(AB)^*=|AB|I$ 。故

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

② 由  $(A^*)^*A^* = |A^*|I$ , 得

### 例

设 A, B 均为 n 阶可逆矩阵, 证明:

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

# 知识点

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

#### 证明

ullet 由 |AB|=|A||B| 
eq 0 可知 AB 可逆,且有  $(AB)(AB)^*=|AB|I$ 。故

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

② 由  $(A^*)^*A^* = |A^*|I$ , 得

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

### 例

设 A, B 均为 n 阶可逆矩阵, 证明:

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

# 知识点

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

### 证明

**③** 由  $|AB| = |A||B| \neq 0$  可知 AB 可逆,且有  $(AB)(AB)^* = |AB|I$ 。故

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

② 由  $(A^*)^*A^* = |A^*|I$ , 得

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

两边同时右乘 A 得

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

例

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

例

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

解

由

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

知

$$A = P\Lambda P^{-1}$$

例

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

解

由

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

知

$$A = P\Lambda P^{-1}$$

从而

$$A^{n} = P\Lambda P^{-1}P\Lambda P^{-1} \cdots P\Lambda P^{-1}P\Lambda P^{-1} = P\Lambda^{n}P^{-1}.$$

例

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

解

由

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

知

$$A = P\Lambda P^{-1}$$

从而

$$A^{n} = P\Lambda P^{-1}P\Lambda P^{-1}\cdots P\Lambda P^{-1}P\Lambda P^{-1} = P\Lambda^{n}P^{-1}.$$

再由

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

可得

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

### 定理



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

若 
$$A = P\Lambda P^{-1}$$
, 则

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

#### 定理



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

若 
$$A = P\Lambda P^{-1}$$
,则

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

### 证明

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

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

$$= \mathbf{P}(a_0 \mathbf{I}) \mathbf{P}^{-1} + \mathbf{P}(a_1 \mathbf{\Lambda}) \mathbf{P}^{-1} + \dots + \mathbf{P}(a_m \mathbf{\Lambda}^m) \mathbf{P}^{-1}$$

$$= \mathbf{P}(a_0 \mathbf{I} + a_1 \mathbf{\Lambda} + \dots + a_m \mathbf{\Lambda}^m) \mathbf{P}^{-1}$$

$$= \mathbf{P}\varphi(\mathbf{\Lambda}) \mathbf{P}^{-1}.$$

#### 定理



若

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

$$\mathbf{\Lambda} = \operatorname{diag}(\lambda_1, \cdots, \lambda_n),$$

则 
$$arphi(m{\Lambda}) = \mathrm{diag}(arphi(\lambda_1), \cdots, arphi(\lambda_n)).$$

#### 定理



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

若

$$\mathbf{\Lambda} = \operatorname{diag}(\lambda_1, \cdots, \lambda_n),$$

则

$$\varphi(\mathbf{\Lambda}) = \operatorname{diag}(\varphi(\lambda_1), \cdots, \varphi(\lambda_n)).$$

### 证明

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

#### 定理

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

若

$$\mathbf{\Lambda} = \operatorname{diag}(\lambda_1, \cdots, \lambda_n),$$

则

$$\varphi(\mathbf{\Lambda}) = \operatorname{diag}(\varphi(\lambda_1), \cdots, \varphi(\lambda_n)).$$

#### 证明

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

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

$$\varphi(\mathbf{A}) = a_0 \mathbf{A} + a_1 \mathbf{A} + \cdots + a_m \mathbf{A}$$

$$\begin{pmatrix} 1 & & \\ & 1 & \\ & & \end{pmatrix} \qquad \begin{pmatrix} \lambda_1 & & \\ & \lambda_2 & \\ & & \end{pmatrix}$$

$$\lambda_n^m$$
 ,