



# 线性代数

# 张神星 (合肥工业大学)

办公室: 翡翠科教楼 B1810 东

Email: zhangshenxing@hfut.edu.cn

课件地址: https://zhangshenxing.github.io

# 第二章 矩阵及其运算

- 1 矩阵的线性运算和乘法
- 2 矩阵的运算: 转置和行列式
- ③ 逆矩阵
- 4 分块矩阵
- 5 矩阵的初等变换
- 6 矩阵的秩

# 第一节 矩阵的线性运算和乘法

- 矩阵和线性变换
- 矩阵的线性运算
- 矩阵的乘法
- 矩阵的幂

#### 我们已经在上一章知道了什么是矩阵和方阵. 分别用记号

- $M_{m \times n}(\mathbb{R})$  表示 m 行 n 列实矩阵, 即元素都是实数的矩阵;
- $M_n(\mathbb{R})$  表示 n 阶实方阵;
- $M_{m \times n}(\mathbb{C})$  表示 m 行 n 列复矩阵;
- $M_n(\mathbb{C})$  表示 n 阶复方阵.

不特别强调矩阵元素是实数还是复数时,就简单记作  $M_{m \times n}, M_n$ .

## 元素全为零的矩阵为零矩阵 $\mathbf{O} \in M_{m \times n}$ . 方阵中

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

分别为上三角阵, 下三角阵和对角阵. 为书写方便, 对角阵也可记作

$$\operatorname{diag}(\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n).$$

$$\mathbf{E}_n = \operatorname{diag}(1, 1, \dots, 1) \in M_n$$

为单位阵.

#### 只有一行的矩阵

$$(a_1, a_2, \dots, a_n) \in M_{1 \times n}$$

称为 n 维行矩阵或行向量. 只有一行的矩阵

$$\begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_n \end{pmatrix} \in M_{n \times 1}$$

称为 n 维列矩阵或列向量. 为了书写方便, 可以把列向量写成

$$(b_1,b_2,\ldots,b_n)^{\mathrm{T}}.$$

#### 向量的加法和数乘

令  $\mathbb{R}^n$  表示所有 n 维列向量形成的集合. 例如  $\mathbb{R}^2$  就是平面直角坐标系里的点, 而  $\mathbb{R}^3$  则表示空间中的点.

类似于二维和三维向量的情形,我们可以在  $\mathbb{R}^n$  上定义加法和数乘:

- (1)  $(a_1,\ldots,a_n)^{\mathrm{T}}+(b_1,\ldots,b_n)^{\mathrm{T}}=(a_1+b_1,\ldots,a_n+b_n)^{\mathrm{T}}$ , 其中  $a_i,b_i\in\mathbb{R}$ ;
- (2)  $\lambda(a_1,\ldots,a_n)^{\mathrm{T}}=(\lambda a_1,\ldots,\lambda a_n)^{\mathrm{T}}$ , 其中  $a_i,\lambda\in\mathbb{R}$ . 将上述  $\mathbb{R}$  均换成  $\mathbb{C}$ , 则可以得到  $\mathbb{C}^n$  上的加法和数乘

# 线性变换和矩阵

### 定义

如果映射  $f: \mathbb{C}^n \to \mathbb{C}^m$  满足

- (1)  $f(\mathbf{u} + \mathbf{v}) = f(\mathbf{u}) + f(\mathbf{v}), \forall \mathbf{u}, \mathbf{v} \in \mathbb{C}^n$ ;
- (2)  $f(\lambda \mathbf{u}) = \lambda f(\mathbf{u}), \forall \lambda \in \mathbb{C}, \mathbf{u} \in \mathbb{C}^n$ ,

称 f 是一个线性变换.

对于线性变换  $f: \mathbb{C}^n \to \mathbb{C}^m$ , 记

$$f\begin{pmatrix} 1\\0\\\vdots\\0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a_{11}\\a_{21}\\\vdots\\a_{m1} \end{pmatrix}, \quad f\begin{pmatrix} 0\\1\\\vdots\\0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a_{12}\\a_{22}\\\vdots\\a_{m2} \end{pmatrix}, \cdots, f\begin{pmatrix} 0\\0\\\vdots\\1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a_{1n}\\a_{2n}\\\vdots\\a_{mn} \end{pmatrix}$$

那么

$$f\begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \dots + a_{1n}x_n \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \dots + a_{2n}x_n \\ \vdots \\ a_{m1}x_1 + a_{m2}x_2 + \dots + a_{mn}x_n \end{pmatrix}.$$

它的系数形成了一个矩阵

$$\mathbf{A} = (a_{ij})_{m \times n} = \left( f \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}, f \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}, \cdots, f \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 1 \end{pmatrix} \right) \in M_{m \times n}(\mathbb{C}).$$

线性变换  $f: \mathbb{C}^n \to \mathbb{C}^m$  全体和  $M_{m \times n}(\mathbb{C})$  之间是——对应的.

## 线性变换的例子: 旋转

如何用矩阵表示平面  $\mathbb{R}^2$  上的旋转? 设  $A(x_1,x_2)$  是平面上的一个点, 沿着原点逆时针旋转角度  $\theta$  变成  $B(y_1,y_2)$ . 利用极坐标将 A 表示为

$$\begin{cases} x_1 = \rho \cos \alpha, \\ x_2 = \rho \sin \alpha, \end{cases}$$

那么

$$\begin{cases} y_1 = \rho \cos(\alpha + \theta) = \rho(\cos \alpha \cos \theta - \sin \alpha \sin \theta) = (\cos \theta)x_1 - (\sin \theta)x_2, \\ y_2 = \rho \sin(\alpha + \theta) = \rho(\cos \alpha \sin \theta + \sin \alpha \cos \theta) = (\sin \theta)x_1 + (\cos \theta)x_2. \end{cases}$$

因此上述旋转变换 🗹 对应的矩阵为

$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} \cos \theta & -\sin \theta \\ \sin \theta & \cos \theta \end{pmatrix} \in M_2(\mathbb{R}).$$

## 线性变换的例子

• 
$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} \lambda_1 & & \\ & \ddots & \\ & & \lambda_n \end{pmatrix}$$
 表示各个分量分别放大  $\lambda_i$  倍的线性变换.

- $\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix}$  表示平面中沿着直线  $x_1 = x_2$  翻转.
- $\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \\ 1 & 0 & 0 \end{pmatrix}$  表示三维空间中沿着直线  $x_1 = x_2 = x_3$  旋转  $\frac{2\pi}{3}$ .
- $\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & -1 \end{pmatrix}$  表示什么线性变换?

给定两个线性变换  $f,g:\mathbb{C}^n\to\mathbb{C}^m$ , 定义

$$(f+g)(\mathbf{u}) = f(\mathbf{u}) + g(\mathbf{u}).$$

由此得到对应的矩阵的加法:

## 定义

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

$$\mathbf{A} + \mathbf{B} = (a_{ij} + b_{ij})_{m \times n}.$$

只有同型矩阵才能相加,即行列数都相同的矩阵.矩阵的加法满足通常数的加法的几条规律:

- (1) A + B = B + A;
- (2) (A + B) + C = A + (B + C);
- (3) A + O = A.

#### 加法和行列式不交换

注意两个方阵的和的行列式  $|\mathbf{A}+\mathbf{B}|$  一般不等于各自行列式的和  $|\mathbf{A}|+|\mathbf{B}|$ .

## 例

设 
$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} a_1 & c_1 & d_1 \\ a_2 & c_2 & d_2 \\ a_3 & c_3 & d_3 \end{pmatrix}, \mathbf{B} = \begin{pmatrix} b_1 & c_1 & d_1 \\ b_2 & c_2 & d_2 \\ b_3 & c_3 & d_3 \end{pmatrix}, |\mathbf{A}| = 2, |\mathbf{B}| = 1. 计算 |\mathbf{A} + \mathbf{B}|.$$

#### 解

$$|\mathbf{A} + \mathbf{B}| = \begin{vmatrix} a_1 + b_1 & 2c_1 & 2d_1 \\ a_2 + b_2 & 2c_2 & 2d_2 \\ a_3 + b_3 & 2c_3 & 2d_3 \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} a_1 & 2c_1 & 2d_1 \\ a_2 & 2c_2 & 2d_2 \\ a_3 & 2c_3 & 2d_3 \end{vmatrix} + \begin{vmatrix} b_1 & 2c_1 & 2d_1 \\ b_2 & 2c_2 & 2d_2 \\ b_3 & 2c_3 & 2d_3 \end{vmatrix}$$
$$= 4|\mathbf{A}| + 4|\mathbf{B}| = 12.$$

给定一个线性变换  $f: \mathbb{C}^n \to \mathbb{C}^m$  和一个数  $\lambda$ , 定义

$$(\lambda f)(\mathbf{u}) = \lambda(f(\mathbf{u})).$$

由此得到对应的矩阵的数乘:

## 定义

数  $\lambda$  和矩阵  $\mathbf{A} = (a_{ij})_{m \times n}$  的数乘定义为

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

列矩阵的加法和数乘就是其对应的列向量的加法和数乘. 数乘矩阵满足:

- (1)  $(\lambda \mu) \mathbf{A} = \lambda(\mu \mathbf{A}) = \mu(\lambda \mathbf{A});$
- (2)  $(\lambda + \mu)\mathbf{A} = \lambda \mathbf{A} + \mu \mathbf{A}$ ;
- (3)  $\lambda(\mathbf{A} + \mathbf{B}) = \lambda \mathbf{A} + \lambda \mathbf{B}$ ;
- (4)  $1 \cdot \mathbf{A} = \mathbf{A}, 0 \cdot \mathbf{A} = \mathbf{O}, \lambda \mathbf{O} = \mathbf{O}.$

#### -1 与 A 的数乘称为 A 的负矩阵

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

那么矩阵的减法就是

$$\mathbf{A} - \mathbf{B} = \mathbf{A} + (-\mathbf{B}) = (a_{ij} - b_{ij})_{m \times n}.$$

想一想:  $|\lambda \mathbf{A}| = \lambda |\mathbf{A}|$ ? × 如果  $\mathbf{A} \in M_n$ , 则  $|\lambda \mathbf{A}| = \lambda^n |\mathbf{A}|$ .

## 矩阵线性运算的应用: 图像处理



一张图片由一些像素构成, 上图包含  $512\times341$  个像素. 在 RGB 颜色模式下, 每个像素包含红绿蓝三个通道, 每个通道为一个  $0\sim255$  之间的数, 数值越高对应颜色越饱满. 如果三个通道相同, 图片就是一张灰色的图 (无色彩). 此时图片对应一个  $512\times341$  的矩阵  $\bf A$ .

想一想: 如何将这个图像变亮?

# 矩阵线性运算的应用: 图像处理







我们只需要增加每个元素的值, 例如

$$\mathbf{A} + \begin{pmatrix} 50 & 50 & \cdots & 50 \\ 50 & 50 & \cdots & 50 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 50 & 50 & \cdots & 50 \end{pmatrix}$$

1.5**A**.

## 矩阵线性运算的应用: 图像处理

## 如何让图像反色?







```
\begin{pmatrix} 255 & 255 & \cdots & 255 \\ 255 & 255 & \cdots & 255 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 255 & 255 & \cdots & 255 \end{pmatrix} -
```

 $-\mathbf{A}$ .

## 线性变换的复合

给定两个矩阵  $\mathbf{A}=(a_{ij})_{m\times n}, \mathbf{B}=(b_{ij})_{n\times p},$  其中  $\mathbf{A}$  的列数和  $\mathbf{B}$  的行数相等. 那么它们对应两个映射

$$\mathscr{L}_{\mathbf{A}}: \mathbb{C}^n \to \mathbb{C}^m, \quad \mathscr{L}_{\mathbf{B}}: \mathbb{C}^p \to \mathbb{C}^n.$$

它们的复合

$$\mathscr{L}_{\mathbf{A}} \circ \mathscr{L}_{\mathbf{B}} : \mathbb{C}^p \to \mathbb{C}^n \to \mathbb{C}^m$$

是否还是一个线性变换呢?如果是,对应的矩阵是什么?

# 线性变换的复合

设  $\mathbf{x} = (x_1, \dots, x_p)^{\mathrm{T}} \in \mathbb{C}^p$ , 那么

$$\mathbf{y} = (y_1, \dots, y_n)^{\mathrm{T}} = \mathscr{L}_{\mathbf{B}}(x) \in \mathbb{C}^n$$
 满足  $y_k = \sum_{j=1}^p b_{kj} x_j$ .

$$\mathbf{z} = (z_1, \dots, z_m)^{\mathrm{T}} = \mathscr{L}_{\mathbf{A}}(y) \in \mathbb{C}^n$$

满足

$$z_i = \sum_{k=1}^n a_{ik} y_k = \sum_{k=1}^n a_{ik} \sum_{j=1}^p b_{kj} x_j = \sum_{j=1}^p \left(\sum_{k=1}^n a_{ik} b_{kj}\right) x_j.$$

所以  $\mathcal{L}_{A} \circ \mathcal{L}_{B}$  是线性变换, 且对应的矩阵为

$$\mathbf{C} = (c_{ij})_{m \times p}, \qquad c_{ij} = \sum_{k=1}^{n} a_{ik} b_{kj}.$$

我们把它定义为矩阵的乘法 C = AB.

## 矩阵乘法的定义

#### 定义

设  $\mathbf{A} = (a_{ij})_{m \times n}, \mathbf{B} = (b_{ij})_{n \times p}.$  定义矩阵的乘法为  $\mathbf{C} = \mathbf{AB} = (c_{ij})_{m \times p}$ , 其中

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

只有第一个矩阵的列数等于第二个矩阵的行数才能相乘

$$\begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 2 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} =? \times .$$

# 行向量与列向量的乘法

设  $\mathbf{A} = (a_1, \dots, a_n)$  是 n 维行向量,  $\mathbf{B} = (b_1, \dots, b_n)^{\mathrm{T}}$  是 n 维列向量.  $\mathbf{AB}, \mathbf{BA} = ?$ 

$$\mathbf{AB} = \sum_{i=1}^{n} a_i b_i, \qquad \mathbf{BA} = (b_i a_j)_{n \times n} \in M_n.$$

对于矩阵  $\mathbf{A} = (a_{ij})_{m \times n}, \mathbf{B} = (b_{ij})_{n \times p}.$  **AB** 的 (i,j) 元其实就是 **A** 第 i 行对应的行向量和 **B** 第 j 列对应的列向量相乘得到的数 (1 阶方阵):

$$\begin{pmatrix} \mathbf{u}_1 \\ \mathbf{u}_2 \\ \vdots \\ \mathbf{u}_m \end{pmatrix} (\mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2, \cdots, \mathbf{v}_p) = \begin{pmatrix} \mathbf{u}_1 \mathbf{v}_1 & \mathbf{u}_1 \mathbf{v}_2 & \cdots & \mathbf{u}_1 \mathbf{v}_p \\ \mathbf{u}_2 \mathbf{v}_1 & \mathbf{u}_2 \mathbf{v}_2 & \cdots & \mathbf{u}_2 \mathbf{v}_p \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \mathbf{u}_m \mathbf{v}_1 & \mathbf{u}_m \mathbf{v}_2 & \cdots & \mathbf{u}_m \mathbf{v}_p \end{pmatrix}.$$

例: 矩阵乘法的计算

例

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

解

$$\begin{pmatrix} 1 & 2 & 0 & -1 \\ 2 & 1 & 4 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 2 & 0 & 1 \\ -2 & 3 & 1 \\ 1 & 5 & 0 \\ 1 & -3 & 4 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -3 & 9 & -1 \\ 6 & 23 & 3 \end{pmatrix}.$$

## 设线性方程组

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

#### 的系数矩阵为 A. 如果我们令

$$\mathbf{x} = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} \in M_{n \times 1}, \qquad \mathbf{b} = \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_m \end{pmatrix} \in M_{m \times 1},$$

那么上述方程等价于矩阵方程 Ax = b. 对应的齐次方程为 Ax = 0.

#### 矩阵乘法满足如下性质:

- (1) (AB)C = A(BC);
- (2)  $\lambda(\mathbf{AB}) = (\lambda \mathbf{A})\mathbf{B} = \mathbf{A}(\lambda \mathbf{B});$
- (3) A(B+C) = AB + AC;
- (4) 如果  $\mathbf{A} \in M_{m \times n}$ , 则  $\mathbf{E}_m \mathbf{A} = \mathbf{A} \mathbf{E}_n = \mathbf{A}$ .
- (5) 如果  $\mathbf{A} \in M_{m \times n}$ , 则  $\mathbf{O}_{p \times m} \mathbf{A} = \mathbf{O}_{p \times n}$ ,  $\mathbf{AO}_{n \times p} = \mathbf{O}_{m \times p}$ .

## 矩阵乘法无交换律和消去律

矩阵的乘法不能随意交换顺序. 一般称 AB 为 A 左乘 B 或者 B 右乘 A. 如果 AB = BA, 则称 A, B 是可交换的. 此时 A, B 必为同阶方阵. 例如

$$\begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 2 & 1 \\ 0 & 2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 2 & 5 \\ 0 & 2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 2 & 1 \\ 0 & 2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$$

矩阵乘法也没有消去律: AB = O 推不出 A = O 或 B = O. 例如

$$\begin{pmatrix} 2 & 4 \\ 1 & 2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 2 & -2 \\ -1 & 1 \end{pmatrix} = \mathbf{O}_2.$$

由此可知: AC = BC 推不出 A = B.

设  $\mathbf{A}, \mathbf{B}$  为 n > 1 阶方阵. 则  $\mathbf{A} + \mathbf{AB} = ($   $\mathbf{C}$  )

(A) 
$$A(1 + B)$$

(B) 
$$(\mathbf{E} + \mathbf{B})\mathbf{A}$$
 (C)  $\mathbf{A}(\mathbf{E} + \mathbf{B})$ 

(C) 
$$\mathbf{A}(\mathbf{E} + \mathbf{B})$$

(D) 以上都不对

# 例: 与给定矩阵可交换

#### 例

求与矩阵 
$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 \\ & 0 & 1 \\ & & 0 \end{pmatrix}$$
 可交换的所有矩阵.

#### 解

设 
$$\mathbf{B} = (a_{ij})_{3\times 3}$$
 与  $\mathbf{A}$  可交换, 则

$$\mathbf{AB} = \begin{pmatrix} a_{21} & a_{22} & a_{23} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} = \mathbf{BA} = \begin{pmatrix} 0 & a_{11} & a_{12} \\ 0 & a_{21} & a_{22} \\ 0 & a_{31} & a_{32} \end{pmatrix}.$$

$$a_{11} = a_{21} = a_{31} = a_{32} = 0, \quad a_{11} = a_{22} = a_{33}, \quad a_{23} = a_{12},$$

$$\mathfrak{P} \mathbf{B} = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ & a_{11} & a_{12} \\ & & a_{11} \end{pmatrix}.$$

#### 矩阵乘法的应用:图像校正

某位同学拍身份证照片拍成了下图的样子, 如何能否修复好呢?



以左下角为原点, 通过测量发现 A 坐标为 (521,88), B 坐标为 (19,311). 经过查询知道身份证长宽比为 85.6:54. 令 A'=(427,0), B'=(270,0). 我们希望

找到一个线性变换, 将 A, B 变为 A', B'.

## 矩阵乘法的应用:图像校正

设该线性变换对应的矩阵为  $\mathbf{A} = \begin{pmatrix} a & b \\ c & d \end{pmatrix}$ , 那么

$$\mathbf{A} \begin{pmatrix} 521 & 19 \\ 88 & 311 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 427 & 0 \\ 0 & 270 \end{pmatrix}, \qquad \mathbb{P} \qquad \begin{cases} 521a + 66b = 42 \\ 19a + 311b = 0, \\ 511c + 88d = 0, \\ 19c + 311d = 27 \end{cases}$$

解得 
$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 0.828 & -0.051 \\ -0.148 & 0.877 \end{pmatrix}$$
.



521a + 88b = 427

19c + 311d = 270.

### 矩阵幂的定义

### 定义

设A为n阶方阵,定义A的幂

$$\mathbf{A}^0 = \mathbf{E}_n, \quad \mathbf{A}^k = \underbrace{\mathbf{A} \cdot \mathbf{A} \cdot \cdots \cdot \mathbf{A}}_{k \ \uparrow}.$$

矩阵幂满足如下性质  $(k, \ell)$  为正整数):

- (1)  $\mathbf{A}^{k+\ell} = \mathbf{A}^k \cdot \mathbf{A}^\ell$ ;
- (2)  $\mathbf{A}^{k\ell} = (\mathbf{A}^k)^{\ell}$ .

注意  $(\mathbf{AB})^k$  一般不等于  $\mathbf{A}^k \cdot \mathbf{B}^k$ . 想一想下面的等式成立吗?

$$(\mathbf{A} - \mathbf{B})(\mathbf{A} + \mathbf{B}) = \mathbf{A}^2 - \mathbf{B}^2?$$

$$(\mathbf{A} + \mathbf{B})^2 = \mathbf{A}^2 + 2\mathbf{A}\mathbf{B} + \mathbf{B}^2?$$

#### 例

设  $\mathbf{A} = \operatorname{diag}(\lambda_1, \cdots, \lambda_n)$ . 求  $\mathbf{A}^k$ .

#### 解

$$\mathbf{A}^2 = \mathbf{A} \cdot \mathbf{A} = \operatorname{diag}(\lambda_1^2, \cdots, \lambda_n^2),$$

$$\mathbf{A}^3 = \mathbf{A} \cdot \mathbf{A}^2 = \operatorname{diag}(\lambda_1^3, \cdots, \lambda_n^3),$$

递推下去可知

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

#### 例

设 
$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} \lambda & 1 & 0 \\ & \lambda & 1 \\ & & \lambda \end{pmatrix}$$
. 求  $\mathbf{A}^k$ 

#### 解

$$\mathbf{A}^2 = \begin{pmatrix} \lambda & 1 & 0 \\ & \lambda & 1 \\ & & \lambda \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \lambda & 1 & 0 \\ & \lambda & 1 \\ & & \lambda \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \lambda^2 & 2\lambda & 1 \\ & \lambda^2 & 2\lambda \\ & & \lambda^2 \end{pmatrix}$$

#### 续解

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

归纳可知

$$\mathbf{A}^{k} = \begin{pmatrix} \lambda^{k} & k\lambda^{k-1} & \frac{k(k-1)}{2}\lambda^{k-2} \\ & \lambda^{k} & k\lambda^{k-1} \\ & & \lambda^{k} \end{pmatrix}.$$

#### 另解

设 
$$\mathbf{N} = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 \\ & 0 & 1 \\ & & 0 \end{pmatrix}$$
,则  $\mathbf{N}^2 = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 1 \\ & 0 & 0 \\ & & 0 \end{pmatrix}$ ,凡 $^3 = \mathbf{O}$ . 由于  $\mathbf{A} = \lambda \mathbf{E} + \mathbf{N}$  且  $\mathbf{E}$  和  $\mathbf{N}$ 

可交换, 因此

$$\mathbf{A}^{k} = \lambda^{k} \mathbf{E} + \mathbf{C}_{k}^{1} \lambda^{k-1} \mathbf{N} + \mathbf{C}_{k}^{2} \lambda^{k-2} \mathbf{N}^{2}$$

$$= \begin{pmatrix} \lambda^{k} & k \lambda^{k-1} & \frac{k(k-1)}{2} \lambda^{k-2} \\ \lambda^{k} & k \lambda^{k-1} \\ & & \lambda^{k} \end{pmatrix}.$$

#### 例

设 
$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} \cos \theta & -\sin \theta \\ \sin \theta & \cos \theta \end{pmatrix}$$
. 求  $\mathbf{A}^k$ .

#### 解

注意到  $\mathbf{A}$  对应平面  $\mathbb{R}^2$  上的线性变换是逆时针旋转  $\theta$ , 所以  $\mathbf{A}^k$  就是逆时针旋转  $n\theta$ , 对应的矩阵为

$$\mathbf{A}^k = \begin{pmatrix} \cos k\theta & -\sin k\theta \\ \sin k\theta & \cos k\theta \end{pmatrix}.$$

例

设 
$$\mathbf{A} = (1, 2, 3), \mathbf{B} = \begin{pmatrix} -1 \\ 2 \\ 0 \end{pmatrix}. 求 (\mathbf{B}\mathbf{A})^k.$$

#### 解

注意到 AB = 3, 因此

$$(\mathbf{B}\mathbf{A})^k = \mathbf{B}(\mathbf{A}\mathbf{B})^{k-1}\mathbf{A} = \mathbf{B}\cdots 3^{k-1}\cdot \mathbf{A} = 3^{k-1}\mathbf{B}\mathbf{A} = \begin{pmatrix} -3^{k-1} & -2\cdot 3^{k-1} & -3^k \\ 2\cdot 3^{k-1} & 4\cdot 3^{k-1} & 2\cdot 3^k \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}.$$

例: 矩阵的幂

### 练习

设 
$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 2 & 4 & 6 \\ 3 & 6 & 9 \end{pmatrix}$$
. 求  $\mathbf{A}^k$ .

## 答案

注意到 
$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ 3 \end{pmatrix} (1,2,3)$$
, 因此  $\mathbf{A}^k = 14^{k-1} \mathbf{A}$ .

想一想:  $A^2 = E$  能推出 A = E 或 -E 吗?

### 矩阵幂的应用: 换乘

网上订票系统里记录了所有能直飞的航班线路. 对于不能直达的城市, 该怎么确定是否有换乘方案呢? 例如 4 个城市之间的航线如图所示:



邻接矩阵中  $a_{ij} = 1$  表示从 i 到 j 有直飞航线.

## 矩阵幂的应用: 换乘

那么  $A^2$  的 (i,j) 元

$$b_{ij} = \sum_{k=1}^{4} a_{ik} a_{kj}$$

就是从 i 到 j 换乘一次的方案数. 例如从 $(1) \Longrightarrow (3)$ :

$$\mathbf{A}^2 = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 1 & 1 \\ 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 1 & 0 & 1 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 0 & 1 & 1 & 1 \\ 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 1 & 0 & 1 & 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 2 & 1 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 1 & 1 \\ 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 2 & 1 & 1 \end{pmatrix}.$$

由于  $b_{23} = 1$ ,因此可通过 $2 \implies 1 \implies 3$ 换乘一次到达. 想一想: 如何从3到达4?

# 第二节 矩阵的运算: 转置和行列式

- 矩阵的转置
- 方阵的行列式

# 上一章我们已经说过, 如果 $\mathbf{A} = (a_{ij})_{m \times n}$ , 称

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

为矩阵 A 的转置, 它是  $n \times m$  矩阵. 例如行向量的转置是列向量, 方阵的转置还是方阵, 上三角阵的转置是下三角阵. 矩阵的转置满足如下性质:

- (1)  $(A^{T})^{T} = A;$
- (2)  $(A + B)^{T} = A^{T} + B^{T}$ ;
- (3)  $(\lambda \mathbf{A})^{\mathrm{T}} = \lambda \mathbf{A}^{\mathrm{T}};$
- $(4) (\mathbf{A}\mathbf{B})^{\mathrm{T}} = \mathbf{B}^{\mathrm{T}}\mathbf{A}^{\mathrm{T}}.$

例如

$$\begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \\ b_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} c_1 \\ c_2 \\ c_3 \end{pmatrix},$$

两边取转置得到

$$(b_1, b_2, b_3) \begin{pmatrix} a_{11} & a_{21} & a_{31} \\ a_{12} & a_{22} & a_{32} \\ a_{13} & a_{23} & a_{33} \end{pmatrix} = (c_1, c_2, c_3).$$

## 矩阵转置与乘法

例

设 
$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} a & -b & -c & -d \\ b & a & -d & c \\ c & d & a & -b \\ d & -c & b & a \end{pmatrix}$$
, 求  $|\mathbf{A}|$ .

这题当然可以直接硬算,不过我们可以利用一点小技巧:

$$\mathbf{A}\mathbf{A}^{\mathrm{T}} = \begin{pmatrix} a & -b & -c & -d \\ b & a & -d & c \\ c & d & a & -b \\ d & -c & b & a \end{pmatrix} \begin{pmatrix} a & b & c & d \\ -b & a & d & -c \\ -c & -d & a & b \\ -d & c & -b & a \end{pmatrix} = (a^2 + b^2 + c^2 + d^2) \mathbf{E}.$$

因此 
$$|\mathbf{A}| = (a^2 + b^2 + c^2 + d^2)^2$$
 (因为一定有  $a^4$  项).

## 对称阵和反对称阵

### 定义

- 如果方阵 A 满足 A<sup>T</sup> = A, 称 A 为对称阵;
- 如果  $\mathbf{A}^{\mathrm{T}} = -\mathbf{A}$ , 称  $\mathbf{A}$  为反对称阵.

例如 
$$\begin{pmatrix} 12 & 6 & 1 \\ 6 & 8 & 0 \\ 1 & 0 & 6 \end{pmatrix}$$
 是对称阵. 对角矩阵都是对称阵. 例如  $\begin{pmatrix} 0 & 6 & 1 \\ -6 & 0 & 0 \\ -1 & 0 & 0 \end{pmatrix}$  是反对称阵. 反对称阵的对角线均为  $0$ .

## 对称阵和反对称阵

### 例

证明: 如果 A, B, AB 都是对称阵, 则 AB = BA.

### 证明

由题设可知  $\mathbf{A}^{\mathrm{T}} = \mathbf{A}, \mathbf{B}^{\mathrm{T}} = \mathbf{B},$ 

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

想一想: 如果 A, B, AB 中有一个对称阵和两个反对称阵呢?

### 练习

设 A 是 n 阶方阵, (A) 一定是对称阵?

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

(B)  $\mathbf{A} - \mathbf{A}^{\mathrm{T}}$ 

(C)  $\mathbf{A}^2$ 

(D)  $\mathbf{A}^{\mathrm{T}} - \mathbf{A}$ 

一般地, 如果  $\mathbf{A} \in M_{m \times n}$ ,  $\mathbf{A} \mathbf{A}^{\mathrm{T}}$  是 m 阶对称阵,  $\mathbf{A}^{\mathrm{T}} \mathbf{A}$  是 n 阶对称阵.

## 任一方阵可表为对称阵与反对称阵之和

### 例

证明: 任一方阵均可写成一对称阵和一反对称阵之和.

证明

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

想一想: 如果函数 f(x) 的定义域关于原点对称, 那么 f(x) 一定可以表示成一个偶函数和一个奇函数之和.

### 方阵的行列式

方阵的行列式我们已在上一章详细研究过. 如果方阵  $\mathbf{A}$  的行列式  $|\mathbf{A}|=0$ , 称  $\mathbf{A}$  为退化矩阵, 否则称为非退化矩阵. 行列式满足如下性质:

- (1)  $|{\bf A}^{\rm T}| = |{\bf A}|;$
- (2)  $|\lambda \mathbf{A}| = \lambda^n |\mathbf{A}|$ , 其中  $\mathbf{A} \in n$  阶方阵;
- (3)  $|AB| = |A| \cdot |B| = |BA|$ .

## 行列式与乘法交换

我们来证明  $|\mathbf{A}\mathbf{B}| = |\mathbf{A}| \cdot |\mathbf{B}|$ . 设  $\mathbf{A} = (a_{ij}), \mathbf{B} = (b_{ij}),$ 

$$D = \begin{vmatrix} a_{11} & \cdots & a_{1n} & 0 & \cdots & 0 \\ \vdots & \ddots & \vdots & \vdots & \ddots & 0 \\ a_{1n} & \cdots & a_{nn} & 0 & \cdots & 0 \\ -1 & & & b_{11} & \cdots & b_{nn} \\ & \ddots & & \vdots & \ddots & \vdots \\ & & -1 & b_{n1} & \cdots & b_{nn} \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} \mathbf{A} & \mathbf{O} \\ -\mathbf{E} & \mathbf{B} \end{vmatrix} = |\mathbf{A}| \cdot |\mathbf{B}|.$$

经过变换 
$$c_{n+j} + b_{1j}c_1 + \dots + b_{nj}, j = 1, \dots, n$$
 得到  $D = \begin{vmatrix} \mathbf{A} & \mathbf{C} \\ -\mathbf{E} & \mathbf{O} \end{vmatrix}$ , 其中  $\mathbf{C} = (c_{ij})$ ,  $c_{ij} = \sum_{k=1}^{n} b_{kj}a_{ik}$ . 换言之  $\mathbf{C} = \mathbf{AB}$ . 再进行变换  $r_i \leftrightarrow r_{n+j}, j = 1, \dots, n$  得到

$$D = (-1)^n \begin{vmatrix} -\mathbf{E} & \mathbf{O} \\ \mathbf{A} & \mathbf{C} \end{vmatrix} = (-1)^n |-\mathbf{E}| \cdot |\mathbf{C}| = |\mathbf{C}| = |\mathbf{AB}|.$$

## 例: 方阵的行列式

### 练习

设 A 为 5 阶方阵, |A| = -1, 则 |2A| = -32, |A|A| = 1.

### 练习

设 
$$\alpha = (1,0,-1), \mathbf{A} = \alpha^{\mathrm{T}} \alpha$$
,则  $|5\mathbf{E} - \mathbf{A}^3| = \underline{\phantom{A}^{-75}}$ .

## 练习

 $2\sin a \cos a \qquad \sin a \cos b + \cos a \sin b \qquad \sin a \cos c + \cos a \sin c$   $\sin b \cos a + \cos b \sin a \qquad 2\sin b \cos b \qquad \sin b \cos c + \cos b \sin c$   $\sin c \cos a + \cos c \sin a \qquad \sin c \cos b + \cos c \sin b \qquad 2\sin c \cos c$  = 0

## 例: 方阵的行列式

### 答案

注意到

$$\begin{pmatrix} 2\sin a\cos a & \sin a\cos b + \cos a\sin b & \sin a\cos c + \cos a\sin c \\ \sin b\cos a + \cos b\sin a & 2\sin b\cos b & \sin b\cos c + \cos b\sin c \\ \sin c\cos a + \cos c\sin a & \sin c\cos b + \cos c\sin b & 2\sin c\cos c \end{pmatrix}$$

$$= \begin{pmatrix} \sin a & \cos a & 0 \\ \sin b & \cos b & 0 \\ \sin c & \cos c & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \cos a & \cos b & \cos c \\ \sin a & \sin b & \sin c \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} .$$

设  $\mathbf{A} \in M_{m \times n}, \mathbf{B} \in M_{n \times m}$ . 如果 m > n, 那么

$$|\mathbf{A}\mathbf{B}| = \left| (\mathbf{A}, \mathbf{O}_{m \times (m-n)}) \begin{pmatrix} \mathbf{B} \\ \mathbf{O}_{(m-n) \times m} \end{pmatrix} \right| = 0 = |\mathbf{B}\mathbf{A}|.$$

# 第三节 逆矩阵

- ■方阵的伴随矩阵
- 逆矩阵的定义和形式
- ■逆矩阵的性质
- ■逆矩阵的应用

## 伴随矩阵

#### 定义

设  $\mathbf{A} = (a_{ij})_{n \times n}$ . 由 **A** 的代数余子式形成的矩阵

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

称为矩阵 A 的伴随矩阵.

注意, 伴随矩阵的 (i,j) 元是代数余子式  $A_{ji}$  而不是  $A_{ij}$ .

#### 例

如果 
$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} a & b \\ c & d \end{pmatrix}$$
, 那么  $\mathbf{A}^* = \begin{pmatrix} d & -b \\ -c & a \end{pmatrix}$ .

## 伴随矩阵的性质

## 伴随矩阵满足如下重要性质:

(1) 
$$AA^* = A^*A = |A|E_n$$
.

这是因为

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

的 (i,j) 元是

$$a_{i1}A_{j1} + \dots + a_{in}A_{jn} = \begin{cases} |\mathbf{A}|, & i = j; \\ 0, & i \neq j. \end{cases}$$

## 伴随矩阵的性质

- (2)  $(k\mathbf{A})^* = k^{n-1}\mathbf{A}^*$ .
- (3)  $(\mathbf{A}^{\mathrm{T}})^* = (\mathbf{A}^*)^{\mathrm{T}}$ .
- (4)  $|\mathbf{A}^*| = |\mathbf{A}|^{n-1}$ .

如果 A = O, 显然  $A^* = O$ . 如果 |A| = 0 但  $A \neq O$ , 那么

$$\mathbf{A}^* \begin{pmatrix} a_{1j} \\ a_{2j} \\ \vdots \\ a_{nj} \end{pmatrix} = \mathbf{O}_{n \times 1}.$$

所以以  $A^*$  为系数的齐次线性方程组有非零解, 从而  $|A^*|=0$ . 如果  $|A| \neq 0$ , 由  $|A^*| \cdot |A| = ||A| \cdot ||A|| = ||A|| \cdot ||A||$  可得.

## 例: 伴随矩阵

#### 例

设非零  $n \geqslant 3$  实方阵 **A** 满足对任意  $i, j, a_{ij} = A_{ij}$ . 求  $|\mathbf{A}|$ .

#### 解

由题设可知  $(\mathbf{A}^*)^{\mathrm{T}} = \mathbf{A}$ . 因此  $|\mathbf{A}^*| = |\mathbf{A}| = |\mathbf{A}|^{n-1}$ , 从而  $|\mathbf{A}| = 0$  或 1. 如果  $|\mathbf{A}| = 0$ , 则

$$\mathbf{A}\mathbf{A}^* = \mathbf{A}\mathbf{A}^{\mathrm{T}} = |\mathbf{A}|\mathbf{E} = \mathbf{O}.$$

而  $\mathbf{A}\mathbf{A}^{\mathrm{T}}$  的第 i 个对角元为

$$\sum_{k=1}^{n} a_{ik}^2 \geqslant 0.$$

于是 A 所有元素均为零, 矛盾! 因此 |A|=1.

给定一个线性变换  $f:\mathbb{C}^n\to\mathbb{C}^m$ , 如果线性变换  $g:\mathbb{C}^m\to\mathbb{C}^n$  满足

$$(gf)(\mathbf{u}) = \mathbf{u}, \forall \mathbf{u} \in \mathbb{C}^n, \quad (fg)(\mathbf{v}) = \mathbf{v}, \forall \mathbf{v} \in \mathbb{C}^m,$$

则称 g 是 f 的逆.

设 f,g 对应的矩阵分别是 A,B, 则

$$AB = E_m, \quad BA = E_n.$$

注意到  $m \neq n$  时上述等式不可能成立, 因为 m > n 时, 通过补零列可知  $|\mathbf{AB}| = 0$ ; m < n 时  $|\mathbf{BA}| = 0$ . 因此线性变换的逆只可能在 m = n 时存在.

### 逆矩阵的定义和唯一性

由此得到对应的矩阵的逆的定义:

## 定义

设  $\mathbf{A}$  是 n 阶方阵. 若存在 n 阶方阵  $\mathbf{B}$  使得

$$AB = BA = E_n$$

则称 A 是可逆矩阵, B 是 A 的逆矩阵.

(1) 如果 A 是可逆矩阵, 它的逆矩阵唯一吗?

设  $\mathbf{B}, \mathbf{B}'$  都是  $\mathbf{A}$  的逆矩阵, 则

$$AB = E_n, \quad B'A = E_n.$$

于是

$$\mathbf{B} = (\mathbf{B}'\mathbf{A})\mathbf{B} = \mathbf{B}'(\mathbf{A}\mathbf{B}) = \mathbf{B}'.$$

因此若逆矩阵存在必唯一。

## 逆矩阵的存在性

## (2) 任何非零矩阵都有逆吗?

设 
$$\begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 2 & 2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} a & b \\ c & d \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$$
,则

$$a + c = 1$$
,  $2a + 2c = 0$ .

这不可能, 因此 
$$\begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 2 & 2 \end{pmatrix}$$
 不可逆. 实际上从  $\mathbf{AB} = \mathbf{E}$  可知

$$|\mathbf{A}| \cdot |\mathbf{B}| = 1.$$

所以退化矩阵都是不可逆的.

# (3) 那非退化矩阵都可逆吗?

注意到

因此如果 A 非退化,则

$$\mathbf{A}\mathbf{A}^* = \mathbf{A}^*\mathbf{A} = |\mathbf{A}|\mathbf{E}.$$

$$\mathbf{A} \cdot rac{\mathbf{A}^*}{|\mathbf{A}|} = rac{\mathbf{A}^*}{|\mathbf{A}|} \cdot \mathbf{A} = \mathbf{E},$$

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

## 定理

n 阶方阵  $\mathbf{A}$  可逆当且仅当  $|\mathbf{A}| \neq 0$ . 此时  $\mathbf{A}^{-1} = \frac{\mathbf{A}^*}{|\mathbf{A}|}$ .

### 推论

设 A, B 为 n 阶矩阵. 如果 AB = E (或 BA = E), 则  $B = A^{-1}$ .

#### 证明

如果  $\mathbf{AB} = \mathbf{E}$ , 则  $|\mathbf{A}| \cdot |\mathbf{B}| = 1$ ,  $|\mathbf{A}| \neq 0$ . 因此  $\mathbf{A}$  可逆.

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

例

证明 
$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} \cos \theta & -\sin \theta \\ \sin \theta & \cos \theta \end{pmatrix}$$
 可逆并求其逆矩阵.

#### 解

由于 
$$|\mathbf{A}| = \cos^2 \theta + \sin^2 \theta = 1$$
, 因此  $\mathbf{A}$  可逆. 由于  $\mathbf{A}^* = \begin{pmatrix} \cos \theta & \sin \theta \\ -\sin \theta & \cos \theta \end{pmatrix}$ , 因此

$$\mathbf{A}^{-1} = \frac{\mathbf{A}^*}{|\mathbf{A}|} = \begin{pmatrix} \cos \theta & \sin \theta \\ -\sin \theta & \cos \theta \end{pmatrix}.$$

注意到  ${\bf A}$  对应的是平面上沿原点逆时针旋转  $\theta$ , 因此  ${\bf A}^{-1}$  对应的是平面上沿原点逆时针旋转  $-\theta$ .

例

$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 1 \\ 0 & 1 & -1 \\ -1 & 3 & 4 \end{pmatrix}, \mathbf{B} = \begin{pmatrix} 2 & 3 & -1 \\ -1 & -3 & 5 \\ 1 & 5 & 11 \end{pmatrix}$$
 是否可逆? 若可逆求其逆矩阵.

#### 解

由于  $|\mathbf{A}| = 10$ , 因此  $\mathbf{A}$  可逆. 计算其代数余子式为

$$A_{11} = 7$$
,  $A_{12} = 1$ ,  $A_{13} = 1$ ,  $A_{21} = -5$ ,  $A_{22} = 5$ 

$$A_{23} = -5, \ A_{31} = -3, \ A_{32} = 1, \ A_{33} = 1.$$

因此 
$$\mathbf{A}^{-1} = \frac{\mathbf{A}^*}{10} = \frac{1}{10} \begin{pmatrix} 7 & -5 & -3 \\ 1 & 5 & 1 \\ 1 & -5 & 1 \end{pmatrix}$$
. 由于  $|\mathbf{B}| = 0$ , 因此  $\mathbf{B}$  不可逆.

### 例

设  $\lambda_1,\ldots,\lambda_n\neq 0$ .

$$\Lambda = \begin{pmatrix} \lambda_1 & & & \\ & \lambda_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & \lambda_n \end{pmatrix} = \operatorname{diag}(\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n),$$

则

$$\Lambda^{-1} = \begin{pmatrix} \lambda_1^{-1} & & & \\ & \lambda_2^{-1} & & \\ & & \ddots & \\ & & & \lambda_n^{-1} \end{pmatrix} = \operatorname{diag}(\lambda_1^{-1}, \lambda_2^{-1}, \dots, \lambda_n^{-1}).$$

## 逆矩阵的计算方法

逆矩阵通常采用下述方法计算:

- (1) 利用公式  $A^{-1} = \frac{1}{|A|} A^*$ , 适用于 2,3 阶方阵, 或用于抽象分析.
- (2) 寻找方阵  $\mathbf{B}$  使得  $\mathbf{AB} = \mathbf{E}$ , 适用于抽象矩阵求逆.
- (3) 利用矩阵的初等变换求逆矩阵, 该方法我们会在之后的学习中接触到.

## 例

设 $\overline{\mathbf{A}}$ 为 n 阶矩阵且满足  $\mathbf{A}^2 + 3\mathbf{A} - 2\mathbf{E} = \mathbf{O}$ . 求 $\mathbf{A}^{-1}$  和  $(\mathbf{A} - \mathbf{E})^{-1}$ .

#### 解

- (1) 由于  $\mathbf{A}^2 + 3\mathbf{A} = 2\mathbf{E}$ , 因此  $\mathbf{A}(\mathbf{A} + 3\mathbf{E}) = 2\mathbf{E}, \mathbf{A}^{-1} = \frac{\mathbf{A} + 3\mathbf{E}}{2}$
- (2) 由于  $(\mathbf{A} \mathbf{E})(\mathbf{A} + 4\mathbf{E}) = -2\mathbf{E}$ , 因此  $(\mathbf{A} \mathbf{E})^{-1} = -\frac{\mathbf{A} + 4\mathbf{E}}{2}$

设

$$f(x) = a_m x^m + \dots + a_1 x + a_0$$

是一个多项式. 定义

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

例如,

- (1) 若  $\mathbf{A} = \operatorname{diag}(\lambda_1, \ldots, \lambda_n)$ , 则  $f(\mathbf{A}) = \operatorname{diag}(f(\lambda_1), \ldots, f(\lambda_n))$ .
- (2)  $f(\mathbf{P}\mathbf{A}\mathbf{P}^{-1}) = \mathbf{P}f(\mathbf{A})\mathbf{P}^{-1}$ .

若 
$$f(\mathbf{A}) = \mathbf{O}$$
, 我们想求  $(\mathbf{A} - \alpha \mathbf{E})^{-1}$ . 那么

$$f(\mathbf{A}) - f(\alpha)\mathbf{E} = (\mathbf{A} - \alpha\mathbf{E})\mathbf{B} = -f(\alpha)\mathbf{E}.$$

从而当 
$$f(\alpha) \neq 0$$
 时,  $(\mathbf{A} - \alpha \mathbf{E})^{-1} = -\frac{\mathbf{B}}{f(\alpha)}$ .

想一想: 如果  $A^3 + A^2 - 2E = O$ , 如何求  $(A^2 + E)^{-1}$ ?

- (1) 待定系数设  $(\mathbf{A}^2 + \mathbf{E})(a\mathbf{A}^2 + b\mathbf{A} + c\mathbf{E}) = \mathbf{E}$ , 然后使得两边相减是  $\mathbf{A}^3 + \mathbf{A}^2 2\mathbf{E}$  的倍数.
- (2) 通过  $\mathbf{A}^6 = (\mathbf{A}^3)^2$  得到  $\mathbf{A}^2$  满足的方程.

## 例

多选题: 若 A, B, C 为同阶方阵, 且 A 可逆, 则 ( AC ).

(A) 若 AB = AC, 则 B = C

(B) 若 AB = CB, 则 A = C

(C) 若 AB = O, 则 B = O

(D) 若 BC = O, 则 B = O

设 n 阶方阵 A, B, C 满足 ABC = E, 则 ( D ).

(A) 
$$ACB = E$$

(A) 
$$ACB = E$$
 (B)  $CBA = E$  (C)  $BAC = E$ 

(C) 
$$BAC = E$$

(D) 
$$CAB = E$$

想一想  $\mathbf{B}^{-1} = ?$ 

练习

设 
$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 4 & 1 & 3 \\ 4 & a & 7 \\ 3 & -1 & 4 \end{pmatrix}$$

设  $\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 4 & 1 & 3 \\ 4 & a & 7 \\ 3 & -1 & 4 \end{pmatrix}$ , 且存在两个不等的  $3 \times 2$  矩阵  $\mathbf{B}, \mathbf{C}$  使得  $\mathbf{AB} = \mathbf{AC}$ , 则

设 3 阶方阵 A 满足  $A^3 - 2A + E = O$ , 且 |A| = 2, 则  $|(A^2 - 2E)^{-1}| = -2$ .

## 逆矩阵的性质

逆矩阵满足如下性质:

- (1) 设 A 可逆.
  - $A^{-1}$  也可逆, 且  $(A^{-1})^{-1} = A$ ;
  - 若  $\lambda \neq 0$ , 则  $\lambda \mathbf{A}$  也可逆, 且  $(\lambda \mathbf{A})^{-1} = \frac{1}{\lambda} \mathbf{A}^{-1}$ ;
  - $\mathbf{A}^{\mathrm{T}}$  也可逆, 且  $(\mathbf{A}^{\mathrm{T}})^{-1} = (\mathbf{A}^{-1})^{\mathrm{T}}$ ;
  - $|\mathbf{A}^{-1}| = |\mathbf{A}|^{-1}$ .
- (2) 若 A,B 为同阶可逆矩阵,则 AB 也可逆,且

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

一般地

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

注意矩阵不能相除  $\frac{\mathbf{A}}{\mathbf{B}}$ , 因为一般  $\mathbf{B}^{-1}\mathbf{A} \neq \mathbf{A}\mathbf{B}^{-1}$ .

## 伴随矩阵和逆矩阵

注意一般地, 
$$(\mathbf{A} + \mathbf{B})^{-1} \neq \mathbf{A}^{-1} + \mathbf{B}^{-1}$$
. 例如  $\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & -1 \end{pmatrix}$ ,  $\mathbf{B} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$  均可逆, 但  $\mathbf{A} + \mathbf{B} = \begin{pmatrix} 2 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$  不可逆.

## 伴随矩阵的性质

(5) 若 A 可逆, 则  $(\mathbf{A}^{-1})^* = (\mathbf{A}^*)^{-1} = \frac{\mathbf{A}}{|\mathbf{A}|}$ .

#### 证明

由于 
$$\mathbf{A}\mathbf{A}^* = |\mathbf{A}|\mathbf{E}$$
, 因此  $\mathbf{A}^* = |\mathbf{A}|\mathbf{A}^{-1}$ . 于是

$$(\mathbf{A}^{-1})^* = |\mathbf{A}^{-1}|(\mathbf{A}^{-1})^{-1} = \frac{\mathbf{A}}{|\mathbf{A}|}, \quad (\mathbf{A}^*)^{-1} = (|\mathbf{A}|\mathbf{A}^{-1})^{-1} = \frac{\mathbf{A}}{|\mathbf{A}|}.$$

例: 求逆矩阵

例

设 A 是 3 阶方阵,  $|\mathbf{A}| = \frac{1}{2}$ . 求  $|(2\mathbf{A})^{-1} - (2\mathbf{A})^*|$ .

解

$$(2\mathbf{A})^{-1} - (2\mathbf{A})^* = \frac{1}{2}\mathbf{A}^{-1} - 2^2\mathbf{A}^* = \mathbf{A}^* - 4\mathbf{A}^* = -3\mathbf{A}^*,$$

因此

$$|(2\mathbf{A})^{-1} - (2\mathbf{A})^*| = -27|\mathbf{A}^*| = -27|\mathbf{A}|^2 = -\frac{27}{4}.$$

例:解矩阵方程

如果 A,B 可逆,下述矩阵方程可以由逆矩阵表出:

- (1)  $\mathbf{A}\mathbf{X} = \mathbf{C} \implies \mathbf{X} = \mathbf{A}^{-1}\mathbf{C};$
- (2)  $XA = C \implies X = CA^{-1}$ ;
- (3)  $\mathbf{AXB} = \mathbf{C} \implies \mathbf{X} = \mathbf{A}^{-1}\mathbf{CB}^{-1}$ .

## 例

设 
$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 3 & 0 & 1 \\ 1 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 4 \end{pmatrix}$$
. 如果  $\mathbf{AX} = \mathbf{A} + 2\mathbf{X}$ , 求  $\mathbf{X}$ .

# 例:解矩阵方程

### 解

由题设得  $(\mathbf{A} - 2\mathbf{E})\mathbf{X} = \mathbf{A}$ . 注意到

$$|\mathbf{A} - 2\mathbf{E}| = \begin{vmatrix} 1 & 0 & 1 \\ 1 & -1 & 0 \\ 0 & 1 & 2 \end{vmatrix} = -1 \neq 0, \quad (\mathbf{A} - 2\mathbf{E})^{-1} = \begin{pmatrix} 2 & -1 & -1 \\ 2 & -2 & -1 \\ -1 & 1 & 1 \end{pmatrix}.$$

因此

$$\mathbf{X} = (\mathbf{A} - 2\mathbf{E})^{-1}\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 2 & -1 & -1 \\ 2 & -2 & -1 \\ -1 & 1 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 3 & 0 & 1 \\ 1 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 4 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 5 & -2 & -2 \\ 4 & -3 & -2 \\ -2 & 2 & 3 \end{pmatrix}.$$

也可由  $X = E + 2(A - 2E)^{-1}$  计算得到.

#### 练习

设 3 阶矩阵 A, B 满足  $A^{-1}BA = 6A + BA$ . 如果  $A = \text{diag}(\frac{1}{2}, \frac{1}{4}, \frac{1}{7})$ , 求 B.

## 答案

右乘  $\mathbf{A}^{-1}$  得到  $\mathbf{B} = 6(\mathbf{A}^{-1} - \mathbf{E})^{-1} = \text{diag}(6, 2, 1)$ . 也可以左乘  $\mathbf{A}$  右乘  $\mathbf{A}^{-1}$  得到

$$(\mathbf{E} - \mathbf{A})\mathbf{B} = 6\mathbf{A} = 6\mathbf{E} - 6(\mathbf{E} - \mathbf{A}),$$

$$\mathbf{B} = 6(\mathbf{E} - \mathbf{A})^{-1} - 6\mathbf{E} = \text{diag}(6, 2, 1).$$

例

解矩阵方程 
$$\mathbf{A}^*\mathbf{X} = \mathbf{A}^{-1} + 2\mathbf{X}$$
, 其中  $\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 1 & 1 & -1 \\ -1 & 1 & 1 \\ 1 & -1 & 1 \end{pmatrix}$ .

#### 解

注意到 |A|=4. 两边同时左乘 A 得到 4X=E+2AX, 因此

$$\mathbf{X} = (4\mathbf{E} - 2\mathbf{A})^{-1} = \begin{pmatrix} 2 & -2 & 2 \\ 2 & 2 & -2 \\ -2 & 2 & 2 \end{pmatrix}^{-1} = \frac{1}{4} \begin{pmatrix} 1 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 1 \\ 1 & 0 & 1 \end{pmatrix}.$$

## 练习

解矩阵方程  $\mathbf{A}^*\mathbf{X}\mathbf{A} = 2\mathbf{X}\mathbf{A} - 8\mathbf{E}$ , 其中  $\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 1 & 2 & -2 \\ 0 & -2 & 4 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$ .

## 答案

两边同时左乘 A 右乘  $A^{-1}$  得到

$$-2\mathbf{X} = 2\mathbf{A}\mathbf{X} - 8\mathbf{E}, \quad (\mathbf{A} + \mathbf{E})\mathbf{X} = 4\mathbf{E},$$

$$\mathbf{X} = 4(\mathbf{A} + \mathbf{E})^{-1} = 4 \begin{pmatrix} 2 & 2 & -2 \\ 0 & -1 & 4 \\ 0 & 0 & 2 \end{pmatrix}^{-1} = 4 \begin{pmatrix} 2 & 4 & -6 \\ 0 & -4 & 8 \\ 0 & 0 & 2 \end{pmatrix}.$$

例

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

解

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

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

$$= \frac{1}{2} \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 1 & 4 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 2^{n} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 4 & -1 \\ -1 & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 2 - 2^{n} & 2^{n} - 1 \\ 2 - 2^{n+1} & 2^{n+1} - 1 \end{pmatrix}.$$

我们会在后面学习到该技巧来计算一般方阵的幂次.

如果  $\mathbf{A}\mathbf{x} = \mathbf{b} \mathbf{A}$  可逆, 则

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

因此

$$x_i = \frac{1}{|\mathbf{A}|} \sum_{k=1}^n A_{ki} b_k.$$

此即克拉默法则.

## 伴随矩阵的伴随

容易知道, 2 阶方阵满足  $(A^*)^* = A$ . 如果  $A \in n \ge 3$  阶非退化方阵, 则

$$(\mathbf{A}^*)^* = |\mathbf{A}^*|(\mathbf{A}^*)^{-1} = |\mathbf{A}|^{n-1} \frac{\mathbf{A}}{|\mathbf{A}|} = |\mathbf{A}|^{n-2} \mathbf{A}.$$

如果  $A \in n \ge 3$  阶退化方阵, 我们会在后面证明  $(A^*)^* = O$ . 因此

## 伴随矩阵的性质

(6) 
$$(\mathbf{A}^*)^* = \begin{cases} \mathbf{A}, & n = 2; \\ |\mathbf{A}|^{n-2}\mathbf{A}, & n \geqslant 3. \end{cases}$$



例: 逆矩阵的性质

#### 练习

单选题: 设  $\mathbf{A}$  是 n 阶方阵, 如果 ( $\mathbf{D}$ ), 则  $\mathbf{A} - \mathbf{E}$  可逆.

(A) A 可逆

(B) |A| = 0

(C) A 的主对角线元素均为 0

(D) 存在某个正整数 m 使得  $\mathbf{A}^m = \mathbf{O}$ 

## 练习

若 A 为 n 阶方阵,则下面命题正确的有1\_\_个.

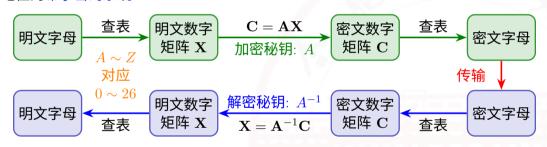
$$\mathbf{(1)} \ \mathbf{A}^{-1} = \frac{1}{|\mathbf{A}|} \mathbf{A}^*$$

(2) 
$$A^* = |A|A^{-1}$$

(3) 
$$|\mathbf{A}^*| = |\mathbf{A}|^{n-1}$$

#### 逆矩阵的应用: 通信加密

1929 年, 希尔通过线性变换对信息进行加密和解密处理, 提出了密码史上具有重要地位的希尔密码系统.



例

设接受收到的密文字母为 "WBIZTNWJBRFSGNZ", 加密密钥为  $\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 1 & 1 & 2 \\ 0 & 1 & 2 \end{pmatrix}$ .

请用希尔密码系统解密密文.

#### 解

密文对应的数字为

22, 1, 8, 25, 19, 13, 22, 9, 1, 17, 5, 18, 6, 13, 25.

由于密钥是 3 阶方阵, 所以将上述数字按 3 个一列写成

$$\mathbf{C} = \begin{pmatrix} 22 & 25 & 22 & 17 & 6 \\ 1 & 19 & 9 & 5 & 13 \\ 8 & 13 & 1 & 18 & 25 \end{pmatrix}$$

## 逆矩阵的应用: 通信加密

#### 续解

解密密钥为 
$$\mathbf{A}^{-1} = \begin{pmatrix} 0 & 1 & -1 \\ 2 & -2 & -1 \\ -1 & 1 & 1 \end{pmatrix}$$
, 因此

$$\mathbf{A}^{-1}\mathbf{C} = \begin{pmatrix} -7 & 6 & 8 & -13 & -12 \\ 34 & -1 & 25 & 6 & -39 \\ -13 & 7 & -12 & 6 & 32 \end{pmatrix}, \quad \mathbf{X} = \begin{pmatrix} 19 & 6 & 8 & 13 & 14 \\ 8 & 25 & 25 & 6 & 13 \\ 13 & 7 & 14 & 6 & 6 \end{pmatrix}.$$

查表得到明文: TINGZHI ZONGGONG.

# 第四节 分块矩阵

- 分块矩阵的定义和运算
- ■特殊分块矩阵

## 分块矩阵的定义

有时为了研究矩阵和其部分元素形成的矩阵的联系,需要使用分块法将其进行拆分:

## 定义

用若干条横线和竖线将矩阵 A 分成许多小矩阵, 每个小矩阵成为 A 的子块, 以子块为元素的矩阵称为分块矩阵.

例如

$$\mathbf{A} = egin{pmatrix} \mathbf{O}_{m imes n} & \mathbf{E}_m \ \mathbf{E}_n & \mathbf{O}_{n imes m} \end{pmatrix}$$

就是一个分块矩阵.

## 分块矩阵的运算: 加法和数乘

如果分块矩阵  $\mathbf{A}$ ,  $\mathbf{B}$  同型, 且每个对应分块也同型, 则  $\mathbf{A}+\mathbf{B}$  就是对应分块相加形成的分块矩阵:

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

数  $\lambda$  和分块矩阵的数乘, 就是  $\lambda$  和对应分块数乘形成的分块矩阵:

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

## 分块矩阵的运算: 乘法

设

$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} \mathbf{A}_{11} & \cdots & \mathbf{A}_{1r} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ \mathbf{A}_{s1} & \cdots & \mathbf{A}_{sr} \end{pmatrix}, \quad \mathbf{B} = \begin{pmatrix} \mathbf{B}_{11} & \cdots & \mathbf{B}_{1t} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ \mathbf{B}_{r1} & \cdots & \mathbf{B}_{rt}, \end{pmatrix}$$

且  $\mathbf{A}_{ij}$  的列数和  $\mathbf{B}_{jk}$  的行数相同, 则

$$\mathbf{A}\mathbf{B} = egin{pmatrix} \mathbf{C}_{11} & \cdots & \mathbf{C}_{1r} \ dots & \ddots & dots \ \mathbf{C}_{s1} & \cdots & \mathbf{C}_{sr} \end{pmatrix}, \quad \mathbf{C}_{ij} = \sum_{k=1}^r \mathbf{A}_{ik} \mathbf{B}_{kj}.$$

简单来说就是, 如果对应的分块能做相应运算, 则分块矩阵的运算就如同把这些分块视作数一样运算.

设

则

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

$$\mathbf{A}^{ ext{T}} = egin{pmatrix} \mathbf{A}_{11}^{ ext{T}} & \cdots & \mathbf{A}_{s1}^{ ext{T}} \ dots & \ddots & dots \ \mathbf{A}_{1r}^{ ext{T}} & \cdots & \mathbf{A}_{sr}^{ ext{T}} \end{pmatrix}$$

## 分块对角阵

如果方阵

$$\mathbf{A} = egin{pmatrix} \mathbf{A}_1 & & & & \ & \ddots & & \ & & \mathbf{A}_m \end{pmatrix},$$

其中  $\mathbf{A}_1, \ldots, \mathbf{A}_m$  都是方阵, 称  $\mathbf{A}$  为分块对角阵. 记作  $\mathbf{A} = \operatorname{diag}(\mathbf{A}_1, \ldots, \mathbf{A}_m)$ . 分块对角阵具有如下性质:

- (1)  $|\mathbf{A}| = |\mathbf{A}_1| \cdots |\mathbf{A}_m|$ ;
- (2) A 可逆当且仅当  $A_1, ..., A_m$  均可逆, 此时  $A^{-1} = \text{diag}(A_1^{-1}, ..., A_m^{-1})$ .
- (3)  $\mathbf{A}^k = \operatorname{diag}(\mathbf{A}_1^k, \dots, \mathbf{A}_m^k).$

## 例: 分块对角阵

例

$$\vec{x} \mathbf{A} = egin{pmatrix} 2 & 1 & 0 & 0 \ 1 & 1 & 0 & 0 \ 0 & 0 & 2 & 0 \ 0 & 0 & -1 & 3 \ \end{pmatrix}$$
的逆矩阵.

解

读 
$$\mathbf{A}_1 = \begin{pmatrix} 2 & 1 \\ 1 & 1 \end{pmatrix}, \mathbf{A}_2 = \begin{pmatrix} 2 & 0 \\ -1 & 3 \end{pmatrix}$$
,则  $\mathbf{A}_1^{-1} = \begin{pmatrix} 1 & -1 \\ -1 & 2 \end{pmatrix}, \quad \mathbf{A}_2^{-1} = \frac{1}{6} \begin{pmatrix} 3 & 0 \\ 1 & 2 \end{pmatrix}.$ 

故 
$$\mathbf{A}^{-1} = \operatorname{diag}(\mathbf{A}_1^{-1}, \mathbf{A}_2^{-1}) = \begin{pmatrix} 1 & -1 & \\ -1 & 2 & \\ & & \frac{1}{2} & 0 \\ & & & \frac{1}{6} & \frac{1}{3} \end{pmatrix}.$$

# 例: 分块三角阵的逆

#### 例

设 A, B 均可逆, 求  $\begin{pmatrix} A & O \\ C & B \end{pmatrix}$  的逆矩阵.

#### 解

由  $\begin{vmatrix} \mathbf{A} & \mathbf{O} \\ \mathbf{C} & \mathbf{B} \end{vmatrix} = |\mathbf{A}| \cdot |\mathbf{B}| \neq 0$  可知该方阵可逆. 设

$$egin{pmatrix} \mathbf{A} & \mathbf{O} \\ \mathbf{C} & \mathbf{B} \end{pmatrix} egin{pmatrix} \mathbf{A}_1 & \mathbf{A}_2 \\ \mathbf{A}_3 & \mathbf{A}_4 \end{pmatrix} = \mathbf{E}.$$

例: 分块三角阵的逆

## 续解

则

$$AA_1 = E$$
,  $AA_2 = O$ ,  $CA_1 + BA_3 = O$ ,  $CA_2 + BA_4 = E$ .

于是

$$A_1 = A^{-1}, A_2 = O, A_4 = B^{-1}.$$

再由  $CA_1 + BA_3 = O$  可得

$$\mathbf{A}_3 = -\mathbf{B}^{-1}\mathbf{C}\mathbf{A}_1 = -\mathbf{B}^{-1}\mathbf{C}\mathbf{A}^{-1}.$$

故

$$\begin{pmatrix} \mathbf{A} & \mathbf{O} \\ \mathbf{C} & \mathbf{B} \end{pmatrix}^{-1} = \begin{pmatrix} \mathbf{A}^{-1} & \mathbf{O} \\ -\mathbf{B}^{-1}\mathbf{C}\mathbf{A}^{-1} & \mathbf{B}^{-1} \end{pmatrix}.$$

例: 分块方阵的伴随

#### 练习

设 
$$\mathbf{A}, \mathbf{B}$$
 为同阶方阵,  $\mathbf{C} = \begin{pmatrix} \mathbf{A} \\ \mathbf{B} \end{pmatrix}$ , 则  $\mathbf{C}^* = (\ \ \ \ \ \ )$ .

$$(\mathsf{A}) \begin{pmatrix} \mathbf{A}^* \\ \mathbf{B}^* \end{pmatrix}$$

(C) 
$$\begin{pmatrix} |\mathbf{B}|\mathbf{A}^* \end{pmatrix}$$

(B) 
$$\begin{pmatrix} \mathbf{B}^* \\ \mathbf{A}^* \end{pmatrix}$$

D) 
$$\left( egin{matrix} |\mathbf{A}|\mathbf{B}^* \ |\mathbf{B}|\mathbf{A}^* \end{matrix} 
ight)$$

# 第五节 矩阵的初等变换

- 初等变换和行最简形矩阵
- ■初等矩阵
- 矩阵等价

我们在第一章中利用了如下三种初等变换来帮助计算行列式:

## 初等变换

- (1) 互换两行 (列):  $r_i \leftrightarrow r_j, c_i \leftrightarrow c_j$ ;
- (2) 一行 (列) 乘非零常数 k: kr<sub>i</sub>, kc<sub>i</sub>;
- (3) j 行 (列) 乘 k 加到 i 行 (列):  $r_i + kr_j, c_i + ke_j$ .

实际上它也可以用来解线性方程组. 例如

$$\begin{cases} x_1 + 3x_2 - 2x_3 = 4 \\ 3x_1 + 6x_2 - 2x_3 = 11 \\ 2x_1 + x_2 + x_3 = 3 \end{cases} \iff \begin{pmatrix} 1 & 3 & -2 & | & 4 \\ 3 & 6 & -2 & | & 11 \\ 2 & 1 & 1 & | & 3 \end{pmatrix}$$

右侧矩阵被称为增广矩阵.

## 增广矩阵化为行阶梯形

$$\begin{pmatrix} 1 & 3 & -2 & | & 4 \\ 3 & 6 & -2 & | & 11 \\ 2 & 1 & 1 & | & 3 \end{pmatrix} \xrightarrow{r_2 - 3r_1} \begin{pmatrix} 1 & 3 & -2 & | & 4 \\ 0 & -3 & 4 & | & -1 \\ 0 & -5 & 5 & | & -5 \end{pmatrix} \xrightarrow{-\frac{1}{5}r_3} \begin{pmatrix} 1 & 3 & -2 & | & 4 \\ 0 & -3 & 4 & | & -1 \\ 0 & 1 & -1 & | & 1 \end{pmatrix}$$

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

经过若干次初等变换, 增广矩阵变为行阶梯形矩阵.

## 增广矩阵化为行最简形

$$\begin{pmatrix} 1 & 3 & -2 & 4 \\ 0 & 1 & -1 & 1 \\ 0 & 0 & 1 & 2 \end{pmatrix} \xrightarrow{r_2 + r_3} \begin{pmatrix} 1 & 3 & 0 & 8 \\ 0 & 1 & 0 & 3 \\ 0 & 0 & 1 & 2 \end{pmatrix} \xrightarrow{r_1 - 3r_2} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & -1 \\ 0 & 1 & 0 & 3 \\ 0 & 0 & 1 & 2 \end{pmatrix}$$

$$\iff \begin{cases} x_1 = -1 \\ x_2 = 3 \\ x_3 = 2 \end{cases}$$

再经过若干次初等变换,增广矩阵变为行最简形矩阵.

线性方程组的初等变换 👄 增广矩阵的初等行变换

#### 定义

矩阵的初等行 (列) 变换包括:

- (1) 对换变换: 互换两行 (列):  $r_i \leftrightarrow r_j, c_i \leftrightarrow c_j$ ;
- (2) 数乘变换: 一行 (列) 乘非零常数 k: kr<sub>i</sub>, kc<sub>i</sub>;
- (3) 倍加变换: j 行 (列) 乘 k 加到 i 行 (列):  $r_i + kr_j$ ,  $c_i + kc_j$ .

这三类变换过程都是可逆的, 且其逆变换是同一类变换:

- (1)  $r_i \leftrightarrow r_j$  的逆是  $r_i \leftrightarrow r_j$ ;
- (2)  $kr_i$  的逆是  $\frac{1}{k}r_i$ ;
- (3)  $r_i + kr_j$  的逆是  $r_i kr_j$ .

## 行阶梯形矩阵

## 定义

满足下述条件的矩阵称为行阶梯形矩阵:

- (1) 每个非零行的第一个非零元只出现在上一行第一个非零元的右边;
- (2) 零行只可能出现在最下方.

## 换言之, 若 $\mathbf{A} \in M_{m \times n}$ , 存在正整数

$$1 \leqslant k_1 < k_2 < \dots < k_\ell, j \leqslant m$$

使得  $a_{1,k_1}, \ldots, a_{\ell,k_\ell}$  均非零;  $j < k_i$  或  $i > \ell$  时  $a_{ij} = 0$ .

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

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

$$\begin{pmatrix} 2 & 3 & 4 & -1 \\ 1 & 0 & 1 & 2 \\ 0 & 0 & 2 & 1 \\ 0 & 0 & 3 & -1 \end{pmatrix} >$$

任何矩阵都可通过初等行变换化为行阶梯形.

## 行最简形矩阵

## 定义

满足下述条件的行阶梯形矩阵称为行最简形矩阵:

- (1) 每个非零行的第一个非零元是 1;
- (2) 每个非零行的第一个非零元所在列其它元素均为 0.

$$\begin{pmatrix} \mathbf{1} & 0 & 0 & 4 \\ 0 & \mathbf{1} & 0 & 1 \\ 0 & 0 & \mathbf{1} & 2 \end{pmatrix} \qquad \begin{pmatrix} 0 & \mathbf{1} & 0 & 2 & 0 \\ 0 & 0 & \mathbf{1} & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & \mathbf{1} \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

任何矩阵都可通过初等行变换化为行最简形.

## 行最简形矩阵

例

用初等行变换将 
$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 1 & 3 & -9 & 3 \\ 0 & 1 & -3 & 4 \\ -2 & -3 & 9 & 6 \end{pmatrix}$$

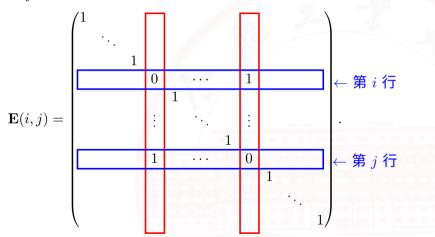
解

$$\begin{pmatrix} 1 & 3 & -9 & 3 \\ 0 & 1 & -3 & 4 \\ -2 & -3 & 9 & 6 \end{pmatrix} \xrightarrow{r_3+2r_1} \begin{pmatrix} 1 & 3 & -9 & 3 \\ 0 & 1 & -3 & 4 \\ 0 & 3 & -9 & 12 \end{pmatrix} \xrightarrow{r_3-3r_2} \begin{pmatrix} 1 & 3 & -9 & 3 \\ 0 & 1 & -3 & 4 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$
$$\xrightarrow{r_1-3r_2} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & -9 \\ 0 & 1 & -3 & 4 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}.$$

## 第一类初等矩阵

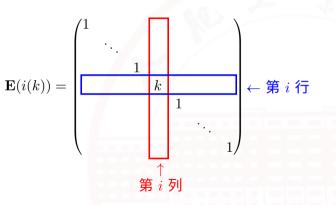
单位阵 E 经过一次初等变换得到的方阵称为初等矩阵.

(1)  $r_i \leftrightarrow r_j$  和  $c_i \leftrightarrow c_j$  都对应初等矩阵

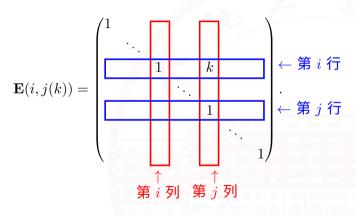


## 第二类初等矩阵

(2)  $kr_i, kc_i$  都对应初等矩阵



(3)  $r_i + kr_j, c_j + kc_i$  都对应初等矩阵



我们来看

$$\mathbf{E}(1,3)\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 4 & 5 & 6 \\ 7 & 8 & 9 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 7 & 8 & 9 \\ 4 & 5 & 6 \\ 1 & 2 & 3 \end{pmatrix}.$$

 $\mathbf{E}(i,j)$  左乘在矩阵 A 上, 即对 A 实施  $r_i \leftrightarrow r_j$ .

$$\mathbf{E}(2(k))\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & k & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 4 & 5 & 6 \\ 7 & 8 & 9 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 4k & 5k & 6k \\ 7 & 8 & 9 \end{pmatrix}.$$

 $\mathbf{E}(i(k))$  左乘在矩阵 A 上, 即对 A 实施  $kr_i$ .

$$\mathbf{E}(3,1(k))\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ k & 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 4 & 5 & 6 \\ 7 & 8 & 9 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 4 & 5 & 6 \\ 7 + k & 8 + 2k & 9 + 3k \end{pmatrix}.$$

 $\mathbf{E}(i,j(k))$  左乘在矩阵 A 上, 即对 A 实施  $r_i + kr_j$ .

## 从分块矩阵乘法

$$\mathbf{E}(i,j)\mathbf{A} = \mathbf{E}(i,j) \begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \vdots \\ \alpha_i \\ \vdots \\ \alpha_j \\ \vdots \\ \alpha_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \vdots \\ \alpha_j \\ \vdots \\ \alpha_i \\ \vdots \\ \alpha_n \end{pmatrix}$$

可以看出确实如此.

同理, 初等矩阵右乘矩阵 A 等同于对 A 实施对应的初等列变换.

## 初等矩阵与初等变换

#### 定理

设  $\mathbf{A} \in M_{m \times n}$ .

- (1) 对 A 实施一次初等行变换, 相当于在A 的左边乘对应的 m 阶初等矩阵.
- (2) 对 A 实施一次<mark>初等列变换</mark>,相当于在A 的右边乘对应的 n 阶初等矩阵.

即左行右列.

例: 初等矩阵与初等变换

读 
$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} \end{pmatrix}, \mathbf{B} = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{13} & a_{12} \\ a_{21} & a_{23} & a_{22} \\ a_{31} + 2a_{11} & a_{33} + 2a_{13} & a_{32} + 2a_{12} \end{pmatrix},$$

$$\mathbf{P}_{1} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \end{pmatrix}, \mathbf{P}_{2} = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \end{pmatrix}, \mathbf{P}_{3} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 2 & 0 & 1 \end{pmatrix}.$$

$$\mathbf{F} \angle \mathbf{B} = ( \mathbf{C} )$$

$$\mathbf{A} \mathbf{P}_{3} \mathbf{A} \mathbf{P}_{2} \qquad (\mathbf{B}) \mathbf{P}_{2} \mathbf{A} \mathbf{P}_{3} \qquad (\mathbf{C}) \mathbf{P}_{3} \mathbf{A} \mathbf{P}_{1} \qquad (\mathbf{D}) \mathbf{P}_{1} \mathbf{P}_{2} \mathbf{A} \mathbf{P}_{3}$$

## 例: 初等矩阵与初等变换

#### 例

设 A 为 3 阶方阵,将 A 的第 1 列与第 2 列交换得 B, 再把 B 的第 2 列加到第 3 列得到 C. 求满足 AQ = C 的可逆矩阵 Q.

## 解

$$\mathbf{B} = \mathbf{A} \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}, \mathbf{C} = \mathbf{B} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}.$$
 因此

$$\mathbf{Q} = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 1 \\ 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}.$$

## 例: 初等矩阵的逆

由于初等变换都是可逆, 因此初等矩阵也都是可逆的:

- (1)  $\mathbf{E}(i,j)\mathbf{E}(i,j) = \mathbf{E} \implies \mathbf{E}(i,j)^{-1} = \mathbf{E}(i,j);$
- (2)  $\mathbf{E}(i(k))\mathbf{E}(i(\frac{1}{k})) = \mathbf{E} \implies \mathbf{E}(i(k))^{-1} = \mathbf{E}(i(\frac{1}{k}));$
- (3)  $\mathbf{E}(i, j(k))\mathbf{E}(i, j(-k)) = \mathbf{E} \implies \mathbf{E}(i, j(k))^{-1} = \mathbf{E}(i, j(-k)).$

## 例

设  $\mathbf{A}$  是 n 阶可逆矩阵,将  $\mathbf{A}$  的第 i 行与第 j 行对换后得到的矩阵记为  $\mathbf{B}$ ,则  $\mathbf{A}\mathbf{B}^{-1} = \underline{\mathbf{E}(i,j)}$ 

例: 初等矩阵与初等变换

设 
$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} \end{pmatrix}, \mathbf{B} = \begin{pmatrix} a_{13} & -a_{11} + a_{12} & a_{11} \\ a_{23} & -a_{21} + a_{22} & a_{21} \\ a_{33} & -a_{31} + a_{32} & a_{31} \end{pmatrix},$$

$$\mathbf{P}_{1} = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \end{pmatrix}, \mathbf{P}_{2} = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}, \mathbf{P}_{3} = \begin{pmatrix} 1 & -1 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \mathbf{E} \mathbf{A} \, \mathbf{P} \mathbf{B} \mathbf{B}^{-1} = (\mathbf{B})$$
(A)  $\mathbf{A}^{-1}\mathbf{P}_{1}\mathbf{P}_{2}$  (B)  $\mathbf{P}_{1}\mathbf{P}_{2}\mathbf{A}^{-1}$  (C)  $\mathbf{P}_{1}\mathbf{P}_{3}\mathbf{A}^{-1}$  (D)  $\mathbf{P}_{3}\mathbf{P}_{1}\mathbf{A}^{-1}$ 

## 例: 初等矩阵

例

这题可以直接计算, 也可以利用初等矩阵对应的变换来看.

#### 解

$$\mathbf{P}_1\mathbf{P}_2$$
 就是对  $\mathbf{P}_1$  实施初等列变换  $c_1+ac_4$ , 即  $\mathbf{P}_1\mathbf{P}_2=egin{pmatrix} 0 & 0 & 1 & 0 \ 0 & 1 & 0 & 0 \ 1 & 0 & 0 & 0 \ a & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$ .

## 例: 初等矩阵

#### 续解

同理 
$$\mathbf{P}_1\mathbf{P}_2\mathbf{P}_3 = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & k & 0 & 0 \\ 1 & 0 & 0 & 0 \\ a & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

反过来, 
$$\mathbf{P}_1^{-1} = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$
,  $\mathbf{P}_2^{-1}\mathbf{P}_1^{-1} = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & -a & 1 \end{pmatrix}$ ,

$$(\mathbf{P}_1\mathbf{P}_2\mathbf{P}_3)^{-1} = \mathbf{P}_3^{-1}\mathbf{P}_2^{-1}\mathbf{P}_1^{-1} = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 1/k & 0 & 0 \\ 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & -a & 1 \end{pmatrix}.$$

例: 初等矩阵



将可逆方阵 **A** 的第 1 行的 2 倍加到第 2 行得到 **B**, 则对  $A^{-1}$  实施初等变换(D)可得到  $B^{-1}$ .

(A)  $r_2 + 2r_1$ 

(B)  $r_2 - 2r_1$ 

(C)  $c_1 + 2c_2$ 

(D)  $c_1 - 2c_2$ 

## 初等变换解矩阵方程

如果  $(\mathbf{A}, \mathbf{B}) \stackrel{\mathcal{T}}{\sim} (\mathbf{E}, \mathbf{X})$ , 那么存在可逆矩阵  $\mathbf{P}$  使得  $\mathbf{P}(\mathbf{A}, \mathbf{B}) = (\mathbf{E}, \mathbf{X})$ . 即  $\mathbf{P} = \mathbf{A}^{-1}, \mathbf{X} = \mathbf{A}^{-1}\mathbf{B}$ . 所以这种方法可用来解矩阵方程  $\mathbf{A}\mathbf{X} = \mathbf{B}$ , 其中  $\mathbf{A}$  是可逆阵. 特别地,  $(\mathbf{A}, \mathbf{E}) \stackrel{\mathcal{T}}{\sim} (\mathbf{E}, \mathbf{A}^{-1})$  可用来帮助计算矩阵的逆. 类似地  $\begin{pmatrix} \mathbf{A} \\ \mathbf{B} \end{pmatrix} \stackrel{c}{\sim} \begin{pmatrix} \mathbf{E} \\ \mathbf{X} \end{pmatrix}$  可用

来解 XA = B, 其中 A 是可逆阵.

## 练习

求 
$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 2 \\ 1 & 2 & 3 \\ 2 & 1 & 4 \end{pmatrix}$$
 的逆.

#### 解

$$(\mathbf{A}, \mathbf{E}) = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 2 & 1 & 0 & 0 \\ 1 & 2 & 3 & 0 & 1 & 0 \\ 2 & 1 & 4 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \xrightarrow[r_3 - 2r_1]{r_3 - 2r_1} \begin{pmatrix} 1 & 1 & 2 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 1 & -1 & 1 & 0 \\ 0 & -1 & 0 & -2 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

## 续解

$$(\mathbf{A}, \mathbf{E}) \stackrel{r}{\sim} \begin{pmatrix} 1 & 1 & 2 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 1 & -1 & 1 & 0 \\ 0 & -1 & 0 & -2 & 0 & 1 \end{pmatrix} \stackrel{r_3+r_2}{\longleftarrow} \begin{pmatrix} 1 & 1 & 2 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 1 & -1 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & -3 & 1 & 1 \end{pmatrix}$$

$$\stackrel{r_1-2r_3}{\sim} \begin{pmatrix} 1 & 1 & 0 & 7 & -2 & -2 \\ 0 & 1 & 0 & 2 & 0 & -1 \\ 0 & 0 & 1 & -3 & 1 & 1 \end{pmatrix} \stackrel{r_1-r_2}{\longleftarrow} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 5 & -2 & -1 \\ 0 & 1 & 0 & 2 & 0 & -1 \\ 0 & 0 & 1 & -3 & 1 & 1 \end{pmatrix} .$$

$$\stackrel{1}{\sim} = \begin{pmatrix} 5 & -2 & -1 \\ 2 & 0 & -1 \\ 3 & 1 & 1 & 1 & 1 \end{pmatrix} .$$

# 例: 初等变换解矩阵方程

## 练习

若 
$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 2 & 2 & 0 \\ 2 & 1 & 3 \\ 0 & 1 & 0 \end{pmatrix}$$
,  $\mathbf{AX} = \mathbf{A} + \mathbf{X}$ , 求  $\mathbf{X}$ .

#### 解

由题设知  $(\mathbf{A} - \mathbf{E})\mathbf{X} = \mathbf{A}, \mathbf{X} = (\mathbf{A} - \mathbf{E})^{-1}\mathbf{A}.$ 

$$(\mathbf{A} - \mathbf{E}, \mathbf{A}) = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 0 & 2 & 2 & 0 \\ 2 & 0 & 3 & 2 & 1 & 3 \\ 0 & 1 & -1 & 0 & 1 & 0 \end{pmatrix} \xrightarrow{r_2 - 2r_1} \begin{pmatrix} 1 & 2 & 0 & 2 & 2 & 0 \\ 0 & 1 & -1 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & -4 & 3 & -2 & -3 & 3 \end{pmatrix}$$

# 例: 初等变换解矩阵方程

## 续解

$$(\mathbf{A} - \mathbf{E}, \mathbf{A}) \stackrel{r}{\sim} \begin{pmatrix} 1 & 2 & 0 & 2 & 2 & 0 \\ 0 & 1 & -1 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & -4 & 3 & -2 & -3 & 3 \end{pmatrix} \stackrel{r_3 + 4r_2}{\sim} \begin{pmatrix} 1 & 2 & 0 & 2 & 2 & 0 \\ 0 & 1 & -1 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 2 & -1 & -3 \end{pmatrix}$$

$$\stackrel{r_2 + r_3}{\sim} \begin{pmatrix} 1 & 2 & 0 & 2 & 2 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 2 & 0 & -3 \\ 0 & 0 & 1 & 2 & -1 & -3 \end{pmatrix} \stackrel{r_1 - 2r_2}{\sim} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & -2 & 2 & 6 \\ 0 & 1 & 0 & 2 & 0 & -3 \\ 0 & 0 & 1 & 2 & -1 & -3 \end{pmatrix} .$$

$$& & & & & & & & & \\ & & & & & & & \\ & & & & & & \\ & & & & & & \\ & & & & & & \\ & & & & & & \\ & & & & & & \\ & & & & & \\ & & & & & \\ & & & & & \\ & & & & & \\ & & & & & \\ & & & & & \\ & & & & & \\ & & & & & \\ & & & \\ & & & & \\ & & & & \\ & & & & \\ & & & & \\ & & & & \\ & & & & \\ & & & & \\ & & & & \\ & & & & \\ & & & & \\ & & & \\ & & & & \\ & & & & \\ & & & & \\ & & & & \\ & & & & \\ & & & & \\ & & & & \\ & & & & \\ & & & & \\ & & & & \\ & & & & \\ & & & \\ & & & & \\ & & & & \\ &$$

#### 练习

- (1) 设  $\mathbf{A}$  是 3 阶方阵, 存在可逆阵  $\mathbf{P}$  使得  $\mathbf{P}^{-1}\mathbf{A}\mathbf{P} = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ & 3 & 3 \end{pmatrix}$ , 则  $\mathbf{P}^{-1}\mathbf{A}^*\mathbf{P} = \operatorname{diag}(6,3,2)$
- (2) 设 A 是 3 阶方阵, 存在可逆阵  $\mathbf{P} = (\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3)$  使得  $\mathbf{P}^{-1}\mathbf{AP} = \begin{pmatrix} 1 & 2 & \\ & 3 \end{pmatrix}$ . 若  $\mathbf{Q} = (\alpha_1, \alpha_3, \alpha_2)$ , 则  $\mathbf{Q}^{-1}\mathbf{AQ} = \frac{\operatorname{diag}(1, 3, 2)}{3}$ .
- (3) 设 n 阶方阵 A, B 满足 AB = E, 则以下说法正确的有 4 个.
  - (I) A 等价于 E; (II) A 等价于 B;
  - (III) A 可经过有限次初等行变换化为 B; (IV) AB = BA.

# 例: 初等变换

练习

$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} & a_{14} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} & a_{24} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} & a_{34} \\ a_{41} & a_{42} & a_{43} & a_{44} \end{pmatrix}, \qquad \mathbf{B} = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} & a_{14} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} & a_{24} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} & a_{34} \\ a_{41} & a_{42} & a_{43} & a_{44} \end{pmatrix}$$

$$\mathbf{P}_1 = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}, \qquad \mathbf{P}_2 = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}.$$

若 A 可逆, 则 
$$\mathbf{B}^{-1} = (\ \mathbf{C}\ )$$
.

(A) 
$$A^{-1}P_1P_2$$

(A) 
$$A^{-1}P_1P_2$$
 (B)  $P_1A^{-1}P_2$ 

(C) 
$$P_1P_2A^{-1}$$

(D) 
$$\mathbf{P}_2\mathbf{A}^{-1}\mathbf{P}_1$$

## 定义

- (1) 如果 A 经过有限次初等行变换变为 B, 则称 A 和 B 行等价, 记作 $A \stackrel{\tau}{\sim} B$ .
- (2) 如果 A 经过有限次初等列变换变为 B, 则称 A 和 B 列等价, 记作 $A \stackrel{c}{\sim} B$ .
- (3) 如果 A 经过有限次初等行变换和初等列变换变为 B, 则称 A 和 B 列等价, 记作  $A \sim B$ .

每个矩阵都可以通过初等行变换变为行最简形矩阵. 对于可逆方阵 P, 由于初等矩阵都是可逆的, 因此它对应的行最简形矩阵 Q 也是可逆的. 于是 Q 没有零行, 它只能是 E. 换言之, 可逆方阵可以写成有限个初等矩阵的乘积. 所以  $A \stackrel{7}{\sim} B$  等价于存在可逆矩阵 P 使得 B = PA.

#### 矩阵等价的刻画

## 定理

- (1)  $\mathbf{A} \stackrel{r}{\sim} \mathbf{B}$  当且仅当存在可逆矩阵  $\mathbf{P}$  使得  $\mathbf{B} = \mathbf{P}\mathbf{A}$ .
- (2)  $\mathbf{A} \stackrel{c}{\sim} \mathbf{B}$  当且仅当存在可逆矩阵  $\mathbf{Q}$  使得  $\mathbf{B} = \mathbf{AQ}$ .
- (3)  $A \sim B$  当且仅当存在可逆矩阵 P, Q 使得 B = PAQ.

## 由此可知

## 命题

矩阵的行等价、列等价、等价均满足

- (1) 自反性: A ~ A;
- (2) 对称性:  $\mathbf{A} \sim \mathbf{B} \implies \mathbf{B} \sim \mathbf{A}$ ;
- (3) 传递性:  $\mathbf{A} \sim \mathbf{B}, \mathbf{B} \sim \mathbf{C} \implies \mathbf{A} \sim \mathbf{C}$ .

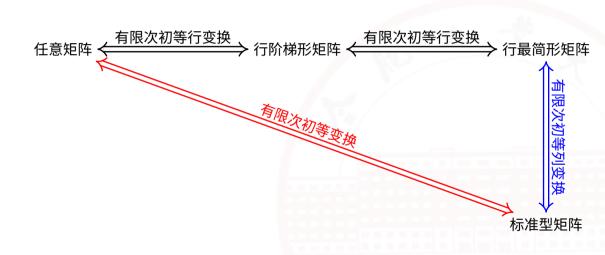
任一矩阵通过有限次初等行变换变为行最简形后,可通过初等列变换将其变为标准型  $\begin{pmatrix} \mathbf{E}_r & \mathbf{O} \\ \mathbf{O} & \mathbf{O} \end{pmatrix}$ . 例如:

$$\begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & -9 \\ 0 & 1 & -3 & 4 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} \xrightarrow{c_4 + 9c_1} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & -3 & 4 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} \xrightarrow{c_3 + 3c_2} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}.$$

矩阵的等价也叫做相抵,上述标准型也叫作相抵标准型. 我们会看到不同的 r 对应的相抵标准型不等价. 所以相抵标准型相当于在每一个等价类中找到了一个具有代表性的矩阵.

#### 命题

方阵  $\mathbf{A}$  可逆当且仅当它的标准型为  $\mathbf{E}_n$ .



例: 初等变换

例

将矩阵 
$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 2 & 0 & -1 \\ 0 & -1 & 0 \end{pmatrix}$$
 表示成有限个初等阵的乘积.

#### 解

$$\mathbf{A} \stackrel{r_2 \leftrightarrow r_3}{\rightleftharpoons} \begin{pmatrix} 0 & -1 & 0 \\ 2 & 0 & -1 \end{pmatrix} \stackrel{r_3 - 2r_1}{\rightleftharpoons} \begin{pmatrix} 0 & -1 & 0 \\ 0 & 0 & -1 \end{pmatrix} \stackrel{r_2}{\rightleftharpoons} \stackrel{0}{\rightleftharpoons} \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

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

$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 2 & 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & -1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & -1 \end{pmatrix}.$$

# 第六节 矩阵的秩

- ■矩阵秩的定义
- 矩阵秩与子式
- ■矩阵秩的性质

上一节中我们说每个矩阵  $\mathbf{A}$  都等价于某个标准型  $\begin{pmatrix} \mathbf{E}_r & \mathbf{O} \\ \mathbf{O} & \mathbf{O} \end{pmatrix}$ . 称 r 为  $\mathbf{A}$  的秩, 记作  $\mathbf{R}(\mathbf{A})$ .

第一个问题是, 秩是唯一的吗? 如果两个  $m \times n$  矩阵

$$\begin{pmatrix} \mathbf{E}_r & \mathbf{O} \\ \mathbf{O} & \mathbf{O} \end{pmatrix} \sim \begin{pmatrix} \mathbf{E}_s & \mathbf{O} \\ \mathbf{O} & \mathbf{O} \end{pmatrix}, \quad (r > s)$$

则存在可逆的方阵  $\mathbf{P} \in M_m, \mathbf{Q} \in M_n$  使得

$$egin{pmatrix} \mathbf{E}_r & \mathbf{O} \\ \mathbf{O} & \mathbf{O} \end{pmatrix} \mathbf{Q} = \mathbf{P} egin{pmatrix} \mathbf{E}_s & \mathbf{O} \\ \mathbf{O} & \mathbf{O} \end{pmatrix}.$$

设 
$$\mathbf{P} = \begin{pmatrix} \mathbf{P}_1 & \mathbf{P}_2 \\ \mathbf{P}_3 & \mathbf{P}_4 \end{pmatrix}, \mathbf{Q} = \begin{pmatrix} \mathbf{Q}_1 & \mathbf{Q}_2 \\ \mathbf{Q}_3 & \mathbf{Q}_4 \end{pmatrix}, 其中 \mathbf{P}_1 \in M_s, \mathbf{Q}_1 \in M_r.$$
 则
$$\begin{pmatrix} \mathbf{Q}_1 & \mathbf{Q}_2 \\ \mathbf{O} & \mathbf{O} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \mathbf{P}_1 & \mathbf{O} \\ \mathbf{P}_3 & \mathbf{O} \end{pmatrix}.$$

由于 r > s, 因此  $\mathbf{Q}_1$  的最后 r - s 列为零,  $\mathbf{Q}_2 = \mathbf{O}$ . 从而

$$|\mathbf{Q}| = \begin{vmatrix} \mathbf{Q}_1 & \mathbf{O} \\ \mathbf{Q}_3 & \mathbf{Q}_4 \end{vmatrix} = |\mathbf{Q}_1| \cdot |\mathbf{Q}_4| = 0.$$

矛盾! 因此不同的标准型之间不等价, 也就是说矩阵的秩是唯一的.

## 行阶梯形矩阵的秩

对于行阶梯形矩阵,再实施初等变换使其变为行最简形矩阵或标准型矩阵,并不会改变它的非零行的个数.换言之,行阶梯形矩阵的秩就是非零行的个数.

## 例

求矩阵 
$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 2 & -1 & 0 & 3 & -2 \\ 0 & 3 & 1 & -2 & 5 \\ 0 & 0 & 0 & 4 & -3 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}, \mathbf{B} = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 2 & 3 & -5 \\ 4 & 7 & 1 \end{pmatrix}$$
的秩.

#### 解

 $\mathbf{A}$  是行阶梯形矩阵, 因此  $R(\mathbf{A})=3$ .

$$\mathbf{B} \overset{r_2 - 2r_1}{\underset{r_4 - 4r_1}{\longleftarrow}} \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 0 & -1 & -11 \\ 0 & -1 & -11 \end{pmatrix} \overset{r_3 - r_2}{\underset{-r_2}{\longleftarrow}} \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 0 & 1 & 11 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} \implies R(\mathbf{B}) = 2.$$

# 例: 计算矩阵的秩

求矩阵 
$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 1 & 1 & a \\ -1 & a-1 & 1-a \\ 1 & 1 & a^2 \\ 1 & 1 & 2a+1 \end{pmatrix}$$
的秩.

$$\mathbf{A} \underbrace{\begin{array}{c} r_{2}+r_{1} \\ r_{3}-r_{1} \\ 0 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \\ \end{array}}_{a} \underbrace{\begin{pmatrix} 1 & 1 & a \\ 0 & a & 1 \\ 0 & 0 & a^{2}-a \\ 0 & 0 & a+1 \\ \end{pmatrix}}_{c_{3}-ar_{4}} \underbrace{\begin{pmatrix} 1 & 1 & a \\ 0 & a & 1 \\ 0 & 0 & a \\ 0 & 0 & a+1 \\ \end{pmatrix}}_{c_{3}-ar_{4}} \underbrace{\begin{pmatrix} 1 & 1 & a \\ 0 & a & 1 \\ 0 & 0 & a \\ 0 & 0 & a+1 \\ \end{pmatrix}}_{c_{3}-ar_{4}} \underbrace{\begin{pmatrix} 1 & 1 & a \\ 0 & a & 1 \\ 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 0 \\ \end{pmatrix}}_{c_{3}-ar_{4}} \underbrace{\begin{pmatrix} 1 & 1 & a \\ 0 & a & 1 \\ 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 0 \\ \end{pmatrix}}_{c_{3}-ar_{4}} \underbrace{\begin{pmatrix} 1 & 1 & a \\ 0 & a & 1 \\ 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 0 \\ \end{pmatrix}}_{c_{3}-ar_{4}} \underbrace{\begin{pmatrix} 1 & 1 & a \\ 0 & a & 1 \\ 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 0 \\ \end{pmatrix}}_{c_{3}-ar_{4}} \underbrace{\begin{pmatrix} 1 & 1 & a \\ 0 & a & 1 \\ 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 0 \\ \end{pmatrix}}_{c_{3}-ar_{4}} \underbrace{\begin{pmatrix} 1 & 1 & a \\ 0 & a & 1 \\ 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 0 \\ \end{pmatrix}}_{c_{3}-ar_{4}} \underbrace{\begin{pmatrix} 1 & 1 & a \\ 0 & a & 1 \\ 0 & 0 & 0 \\ \end{pmatrix}}_{c_{3}-ar_{4}} \underbrace{\begin{pmatrix} 1 & 1 & a \\ 0 & a & 1 \\ 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 0 \\ \end{pmatrix}}_{c_{3}-ar_{4}} \underbrace{\begin{pmatrix} 1 & 1 & a \\ 0 & a & 1 \\ 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 0 \\ \end{pmatrix}}_{c_{3}-ar_{4}} \underbrace{\begin{pmatrix} 1 & 1 & a \\ 0 & a & 1 \\ 0 & 0 & 0 \\ \end{pmatrix}}_{c_{3}-ar_{4}} \underbrace{\begin{pmatrix} 1 & 1 & a \\ 0 & a & 1 \\ 0 & 0 & 1 \\ \end{pmatrix}}_{c_{3}-ar_{4}} \underbrace{\begin{pmatrix} 1 & 1 & a \\ 0 & a & 1 \\ 0 & 0 & 0 \\ \end{pmatrix}}_{c_{3}-ar_{4}} \underbrace{\begin{pmatrix} 1 & 1 & a \\ 0 & a & 1 \\ 0 & 0 & 0 \\ \end{pmatrix}}_{c_{3}-ar_{4}} \underbrace{\begin{pmatrix} 1 & 1 & a \\ 0 & a & 1 \\ 0 & 0 & 0 \\ \end{pmatrix}}_{c_{3}-ar_{4}} \underbrace{\begin{pmatrix} 1 & 1 & a \\ 0 & a & 1 \\ 0 & 0 & 0 \\ \end{pmatrix}}_{c_{3}-ar_{4}} \underbrace{\begin{pmatrix} 1 & 1 & a \\ 0 & a & 1 \\ 0 & 0 & 0 \\ \end{pmatrix}}_{c_{3}-ar_{4}} \underbrace{\begin{pmatrix} 1 & 1 & a \\ 0 & a & 1 \\ 0 & 0 & 1 \\ \end{pmatrix}}_{c_{3}-ar_{4}} \underbrace{\begin{pmatrix} 1 & 1 & a \\ 0 & a & 1 \\ 0 & 0 & 1 \\ \end{pmatrix}}_{c_{3}-ar_{4}} \underbrace{\begin{pmatrix} 1 & 1 & a \\ 0 & a & 1 \\ 0 & 0 & 0 \\ \end{pmatrix}}_{c_{3}-ar_{4}} \underbrace{\begin{pmatrix} 1 & 1 & a \\ 0 & a & 1 \\ 0 & 0 & 0 \\ \end{pmatrix}}_{c_{3}-ar_{4}} \underbrace{\begin{pmatrix} 1 & 1 & a \\ 0 & a & 1 \\ 0 & 0 & 0 \\ \end{pmatrix}}_{c_{3}-ar_{4}} \underbrace{\begin{pmatrix} 1 & 1 & a \\ 0 & a & 1 \\ 0 & 0 & 1 \\ \end{pmatrix}}_{c_{3}-ar_{4}} \underbrace{\begin{pmatrix} 1 & 1 & a \\ 0 & a & 1 \\ 0 & 0 & 1 \\ \end{pmatrix}}_{c_{3}-ar_{4}} \underbrace{\begin{pmatrix} 1 & 1 & a \\ 0 & a & 1 \\ 0 & 0 & 1 \\ \end{pmatrix}}_{c_{3}-ar_{4}} \underbrace{\begin{pmatrix} 1 & 1 & a \\ 0 & a & 1 \\ 0 & 0 & 1 \\ \end{pmatrix}}_{c_{3}-ar_{4}} \underbrace{\begin{pmatrix} 1 & 1 & a \\ 0 & a & 1 \\ 0 & 0 & 1 \\ \end{pmatrix}}_{c_{3}-ar_{4}} \underbrace{\begin{pmatrix} 1 & 1 & a \\ 0 & a & 1 \\ 0 & 0 & 1 \\ \end{pmatrix}}_{c_{3}-ar_{4}} \underbrace{\begin{pmatrix} 1 & 1 & a \\ 0 & a & 1 \\ 0 & a & 1 \\ \end{pmatrix}}_{c_{3}-ar_{4}} \underbrace{\begin{pmatrix} 1 & 1 & a \\ 0 & a & 1 \\ 0 & a & 1 \\$$

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

$$\begin{bmatrix} 1 \\ a \\ +1 \end{bmatrix}$$

$$r_4-r_3$$

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

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

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

$$\underbrace{car_4}_{ar_4} \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 0 & a \\ 0 & 0 \end{bmatrix}$$

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

因此 
$$a \neq 0$$
 时,  $R(\mathbf{A}) = 3$ ;  $a = 0$  时,  $R(\mathbf{A}) = 2$ .

例: 计算矩阵的秩

## 练习

求矩阵 
$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 1 & 1 & -2 & 3 \\ 2 & 1 & -6 & 4 \\ 3 & 2 & m & 7 \end{pmatrix}$$
 的秩

## 答案

$$m \neq -8$$
 H,  $R(\mathbf{A}) = 3$ ;  $m = -8$  H,  $R(\mathbf{A}) = 2$ .

例: 计算矩阵的秩

例

求矩阵 
$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} a & 1 & 1 & 1 \\ 1 & a & 1 & 1 \\ 1 & 1 & a & 1 \\ 1 & 1 & 1 & a \end{pmatrix}$$
 的秩.

解

$$\mathbf{A} \xrightarrow[r_{4}-ar_{1}]{r_{4}-ar_{1}} \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 & a \\ 0 & a-1 & 0 & 1-a \\ 0 & 0 & a-1 & 1-a \\ 0 & 1-a & 1-a & 1-a^{2} \end{pmatrix} \xrightarrow[r_{4}+r_{3}]{r_{4}+r_{2}} \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 & a \\ 0 & a-1 & 0 & 1-a \\ 0 & 0 & a-1 & 1-a \\ 0 & 0 & 0 & -(a+3)(a-1) \end{pmatrix}$$

因此  $a \neq 1, -3$  时,  $R(\mathbf{A}) = 4$ ; a = -3 时,  $R(\mathbf{A}) = 3$ ; a = 1 时,  $R(\mathbf{A}) = 1$ .

线性代数 ▶ 第二章 矩阵及其运算 ▶ 6 矩阵的秩 ▶ A 矩阵秩的定义

#### 矩阵秩的性质

矩阵秩有另一种刻画方式. 矩阵  $\mathbf{A}$  任取 k 行 k 列交叉得到的  $k^2$  个元素 (不改变位置次序) 形成的 k 阶方阵的行列式, 称为  $\mathbf{A}$  的 k 阶子式. 例如 n 阶方阵的余子式是n-1 阶子式.

## 定理

设  $R(\mathbf{A}) = r$ , 则存在非零的 r 阶子式, 但所有的 r+1 阶子式都是零.

根据行列式的拉普拉斯展开, 如果  $\mathbf A$  的 k 阶子式均为零, 则 k+1 阶子式也都是零. 因此  $\mathbf A$  的任意 s>r 阶子式都是零.

#### 推论

- (1)  $R(\mathbf{A}) \geqslant r \iff \mathbf{A}$  存在非零 r 阶子式.
- (2)  $R(\mathbf{A}) \leqslant r \iff \mathbf{A}$  所有 r+1 阶子式均为零.
- (3)  $R(\mathbf{A}) = r \implies \mathbf{A}$  存在  $1, 2, \dots, r$  阶非零子式.

## 矩阵秩的性质

#### 证明

设  $\mathbf{B} = \mathbf{P}\mathbf{A}$ , 其中  $\mathbf{P}$  是初等矩阵.

- (1) 若 P = E(i, j), 则 B 的 k 阶子式总等于 A 的某个 k 阶子式, 最多相差 -1.
- (2) 若 P = E(i(a)), 则 B 的 k 阶子式总等于 A 的某个 k 阶子式或 a 倍.
- (3) 若  $\mathbf{P} = \mathbf{E}(i, j(a))$ , 则  $\mathbf{B}$  的 k 阶子式总等于  $\mathbf{A}$  的某个 k 阶子式.
- 因此如果 A 的 k 阶子式都是零, 则 B 的 k 阶子式也都是零.

由于  $P^{-1}$  也是初等矩阵, 因此反过来也成立. 对于 B = AP 情形同理. 因此, 如

果  $\mathbf{A} \sim \mathbf{B}$ , 则  $\mathbf{A}$  的 k 阶子式都是零  $\iff$   $\mathbf{B}$  的 k 阶子式都是零.

对于标准型矩阵, 该定理显然成立. 因此该定理对任意矩阵都成立.

## 命题

设  $\mathbf{A} \in M_{m \times n}$ , 则  $0 \leqslant R(\mathbf{A}) \leqslant \min(m, n)$ .

## 定义

- $\overline{(1)}$  若  $R(\mathbf{A}) = m$ , 称  $\mathbf{A}$  行满秩;
- (2) 若 R(A) = n, 称 A 列满秩;
- (3) 若 R(A) = m = n, 称 A 满秩.

# 矩阵秩的性质

#### 命题

- $(1) R(\mathbf{A}) = 0 \iff \mathbf{A} = \mathbf{O};$
- (2) n 阶方阵  $\mathbf{A}$  可逆  $\iff R(\mathbf{A}) = n$ ;
- (3)  $R(k\mathbf{A}) = R(\mathbf{A}) = R(\mathbf{A}^{\mathrm{T}}), k \neq 0;$
- (4)  $\mathbf{A} \sim \mathbf{B} \iff R(\mathbf{A}) = R(\mathbf{B});$
- (5)  $R(\mathbf{AB}) \leqslant \min(R(\mathbf{A}), R(\mathbf{B}));$
- (6) 若  $\mathbf{A}_{m \times n} \mathbf{B}_{n \times \ell} = \mathbf{O}$ , 则  $R(\mathbf{A}) + R(\mathbf{B}) \leqslant n$ ;
- (7)  $R(\mathbf{A} + \mathbf{B}) \leqslant R(\mathbf{A}) + R(\mathbf{B});$
- (8)  $\max(R(\mathbf{A}), R(\mathbf{B})) \leqslant R(\mathbf{A}, \mathbf{B}) \leqslant R(\mathbf{A}) + R(\mathbf{B}).$

#### 命题

(5)  $R(\mathbf{AB}) \leqslant \min(R(\mathbf{A}), R(\mathbf{B})).$ 

#### 证明

(5) 设 
$$\mathbf{A} = \mathbf{P}' \begin{pmatrix} \mathbf{E}_r & \mathbf{O} \\ \mathbf{O} & \mathbf{O} \end{pmatrix} \mathbf{Q}, \mathbf{B} = \mathbf{P} \begin{pmatrix} \mathbf{E}_s & \mathbf{O} \\ \mathbf{O} & \mathbf{O} \end{pmatrix} \mathbf{Q}', 其中 \mathbf{P}, \mathbf{P}', \mathbf{Q}, \mathbf{Q}' 均可逆. 那么$$

$$R(\mathbf{AB}) = R(\begin{pmatrix} \mathbf{E}_r & \mathbf{O} \\ \mathbf{O} & \mathbf{O} \end{pmatrix} \mathbf{QP} \begin{pmatrix} \mathbf{E}_s & \mathbf{O} \\ \mathbf{O} & \mathbf{O} \end{pmatrix}).$$

注意到右侧矩阵除前 r 行 s 列外均为零. 因此它的秩不超过  $\min(r,s)$ .

如果 B 行满秩, 则 R(AB) = R(A); 如果 B 列满秩, 则 R(BA) = R(A);

## 矩阵秩的性质

#### 命题

(6) 若  $\mathbf{A}_{m \times n} \mathbf{B}_{n \times \ell} = \mathbf{O}$ ,则  $R(\mathbf{A}) + R(\mathbf{B}) \leqslant n$ .

#### 证明

(6) 设 
$$\mathbf{A} = \mathbf{P}' \begin{pmatrix} \mathbf{E}_r & \mathbf{O} \\ \mathbf{O} & \mathbf{O} \end{pmatrix} \mathbf{Q}, \mathbf{B} = \mathbf{P} \begin{pmatrix} \mathbf{E}_s & \mathbf{O} \\ \mathbf{O} & \mathbf{O} \end{pmatrix} \mathbf{Q}', 其中 \mathbf{P}, \mathbf{P}', \mathbf{Q}, \mathbf{Q}' 均可逆. 那么$$

$$\mathbf{A}\mathbf{B} = \mathbf{O} \implies egin{pmatrix} \mathbf{E}_r & \mathbf{O} \\ \mathbf{O} & \mathbf{O} \end{pmatrix} \mathbf{Q}\mathbf{P} egin{pmatrix} \mathbf{E}_s & \mathbf{O} \\ \mathbf{O} & \mathbf{O} \end{pmatrix} = \mathbf{O}.$$

设 
$$\mathbf{QP} = \begin{pmatrix} \mathbf{C}_1 & \mathbf{C}_2 \\ \mathbf{C}_3 & \mathbf{C}_4 \end{pmatrix}$$
 其中  $\mathbf{C}_1$  为  $(n-s) \times s$ . 由于  $\mathbf{QP}$  的前  $r$  行  $s$  列均为零, 因此

若 r+s>n, 则  $\mathbf{C}_1=\mathbf{O}$  且  $\mathbf{C}_3$  的第一行为零,  $|\mathbf{QP}|=\pm|\mathbf{C}_2|\cdot|\mathbf{C}_3|=0$ , 矛盾!

#### 命题

 $\overline{(7)} R(\mathbf{A} + \mathbf{B}) \leqslant R(\mathbf{A}) + R(\mathbf{B}).$ 

#### 证明

(7) 由于添加零行或零列不改变秩, 因此不妨设 A,B 都是方阵. 由于

$$A + B = (E, O) \begin{pmatrix} A \\ B \end{pmatrix} \begin{pmatrix} E \\ O \end{pmatrix},$$

因此 
$$R(\mathbf{A} + \mathbf{B}) \leqslant R \begin{pmatrix} \mathbf{A} \\ \mathbf{B} \end{pmatrix} = R(\mathbf{A}) + R(\mathbf{B}).$$

#### 命题

(8)  $\max(R(\mathbf{A}), R(\mathbf{B})) \leqslant R(\mathbf{A}, \mathbf{B}) \leqslant R(\mathbf{A}) + R(\mathbf{B}).$ 

#### 证明

(8) 不妨设 A,B 是方阵,那么

$$\mathbf{A} = (\mathbf{A}, \mathbf{B}) \begin{pmatrix} \mathbf{E} \\ \mathbf{O} \end{pmatrix}, \quad (\mathbf{A}, \mathbf{B}) = (\mathbf{E}, \mathbf{E}) \begin{pmatrix} \mathbf{A} \\ & \mathbf{B} \end{pmatrix}.$$

因此 
$$R(\mathbf{A}) \leqslant R(\mathbf{A}, \mathbf{B}), R(\mathbf{A}, \mathbf{B}) \leqslant R\begin{pmatrix} \mathbf{A} \\ \mathbf{B} \end{pmatrix} = R(\mathbf{A}) + R(\mathbf{B}).$$



# 矩阵秩性质的应用

#### 练习

(1) 设 
$$R(\mathbf{A}) = 2, \mathbf{B} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 2 \\ 0 & 2 & 0 \\ -1 & 0 & 3 \end{pmatrix}$$
, 则  $R(\mathbf{AB}) = \underline{\phantom{A}}$ .

(2) 若  $\mathbf{A}$  是 n 阶方阵且  $R(\mathbf{AB}) < R(\mathbf{B})$ , 则  $|\mathbf{A}| = 0$ .

(4) 若 
$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} t & 2 & 3 \\ 2 & 1 & -1 \\ 0 & 0 & 5 \end{pmatrix}$$
 且存在非零矩阵  $\mathbf{B}$  使得  $\mathbf{AB} = \mathbf{O}$ , 则  $t = \underline{\mathbf{4}}$ .

例:矩阵秩性质的应用

证明: 若 n 阶方阵  $\mathbf{A}$  满足  $\mathbf{A}^2 = \mathbf{A}$ , 则  $R(\mathbf{A}) + R(\mathbf{A} - \mathbf{E}) = n$ .

证明

由于 
$$\mathbf{A}(\mathbf{A} - \mathbf{E}) = \mathbf{A}^2 - \mathbf{A} = \mathbf{O}$$
, 因此  $R(\mathbf{A}) + R(\mathbf{A} - \mathbf{E}) \leq n$ . 由于  $\mathbf{A} + (\mathbf{E} - \mathbf{A}) = \mathbf{E}$ , 因此  $n = R(\mathbf{E}) \leq R(\mathbf{A}) + R(\mathbf{E} - \mathbf{A})$  故  $R(\mathbf{A}) + R(\mathbf{A} - \mathbf{E}) = n$ 

因此  $n = R(\mathbf{E}) \leqslant R(\mathbf{A}) + R(\mathbf{E} - \mathbf{A})$ . 故  $R(\mathbf{A}) + R(\mathbf{A} - \mathbf{E}) = n$ .

例: 矩阵秩性质的应用

例

证明: 设  $\mathbf{A}$  是 n 阶方阵, 则

$$R(\mathbf{A}^*) = \begin{cases} n, & R(\mathbf{A}) = n; \\ 1, & R(\mathbf{A}) = n - 1; \\ 0, & R(\mathbf{A}) \leqslant n - 2. \end{cases}$$

#### 证明

- $\overline{(1)}$  若  $\overline{R}(\mathbf{A}) = n$ ,  $\mathbf{A}$  可逆, 从而  $\mathbf{A}^*$  可逆,  $R(\mathbf{A}^*) = n$ .
- (2) 若  $R(\mathbf{A}) = n 1$ , 由  $\mathbf{A}\mathbf{A}^* = |\mathbf{A}|\mathbf{E} = \mathbf{O}$  可知  $R(\mathbf{A}^*) \le 1$ . 由于  $R(\mathbf{A}) = n 1$ , A 存在非零的 n 1 子式, 从而  $\mathbf{A}^* \ne \mathbf{O}$ . 故  $R(\mathbf{A}^*) = 1$ .
- (3) 若  $R(\mathbf{A}) \leq n-2$ , 则  $\mathbf{A}$  的 n-1 子式均为零, 从而  $\mathbf{A}^* = \mathbf{O}$ .

# 例: 矩阵秩性质的应用

#### 练习

(1)  $\mathfrak{P}$   $\alpha = (1, 0, -1, 2)^{\mathrm{T}}, \beta = (0, 1, 0, 2)^{\mathrm{T}}, \mathbb{M} R(\alpha \beta^{\mathrm{T}}) = \underline{\hspace{1cm}}.$ 

(2) 若 
$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} a & b & b \\ b & a & b \\ b & b & a \end{pmatrix}$$
 且  $R(\mathbf{A}^*) = 1$ , 则 ( B ).

- (A)  $a \neq b, a + 2b \neq 0$  (B)  $a \neq b, a + 2b = 0$
- (C)  $a = b, a \neq 0$  (D) a = b = 0
- (3) 设 **A**, **B** 为 *n* 阶方阵,则(**A**).
  - (A)  $R(\mathbf{A}, \mathbf{AB}) = R(\mathbf{A})$  (B)  $R(\mathbf{A}, \mathbf{BA}) = R(\mathbf{A})$
  - (C)  $R(\mathbf{A}, \mathbf{AB}) = \max(R(\mathbf{A}), R(\mathbf{B}))$  (D)  $R(\mathbf{AB}) = R(\mathbf{A}^{\mathrm{T}}\mathbf{B}^{\mathrm{T}})$

#### 答案

存在  $AB = O, BA \neq O, D$  错误. 令 A = E, C 错误. (E,B) 行满秩, 选 A.

# 例: 矩阵秩性质的应用

#### 练习

(1) 设 P 为 3 阶非零矩阵, 
$$\mathbf{Q} = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 2 & 4 & t \\ 3 & 6 & 9 \end{pmatrix}$$
 且  $\mathbf{PQ} = \mathbf{O}$ , 则 ( A ).

(A) 
$$t \neq 6$$
 时,  $R(\mathbf{P}) = 1$ 

(B) 
$$t \neq 6$$
 时,  $R(\mathbf{P}) = 2$  (D)  $t = 6$  时,  $R(\mathbf{P}) = 2$ 

(C) 
$$t = 6$$
 时,  $R(\mathbf{P}) = 1$ 

(2) 设 
$$\mathbf{A}, \mathbf{B}$$
 均为  $n$  阶非零矩阵, 且  $\mathbf{AB} = \mathbf{O}$ , 则  $R(\mathbf{A})$  与  $R(\mathbf{B})(\mathbf{B})$ .

(C) 都等于 n

$$(D)$$
 一个小于  $n$ , 一个等于  $n$ 

- (3) 设  $\mathbf{A} \in M_{m \times n}, \mathbf{B} \in M_{n \times m}, \mathbb{D}$  ( A ).
  - (A) 当 m > n 时, 必有  $|\mathbf{AB}| = 0$

(B) 当 m > n 时, 必有  $|\mathbf{AB}| \neq 0$ 

- (C) 当 m < n 时, 必有  $|\mathbf{AB}| = 0$
- (D) 当 m < n 时, 必有  $|\mathbf{AB}| \neq 0$