

## 第二章 矩阵及其运算

### 第一节 矩阵

#### 一. 矩阵的概念

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

$$\begin{array}{cccc} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} \end{array} \quad \text{称为 } m \text{ 行 } n \text{ 列矩阵, 简称 } m \times n \text{ 矩阵。记作}$$

$$\begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} \end{pmatrix} \text{。其中 } a_{ij} (i=1, 2, \dots, m; j=1, 2, \dots, n) \text{ 称为矩阵的第 } i \text{ 行第 } j \text{ 列元素。}$$

常用大写字母 A, B, C 等, 或者用  $(a_{ij})_{m \times n}$ 、 $(b_{ij})_{m \times n}$ 、 $(c_{ij})_{m \times n}$  等表示矩阵。

**注** 1、注意与行列式的有关概念、运算相区别。

2、矩阵是一张表, 其行、列数可以不等, 不能象行列式那样算出一个数来。

#### 二. 几种特殊的矩阵

(1) 只有一行的矩阵称为**行矩阵**, 记为  $A = (a_1 a_2 \dots a_n) (m=1)$ ; 只有一列的矩

阵称为**列矩阵**, 记为  $B = \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_n \end{pmatrix} (n=1)$ 。

(2) 两矩阵的行数相等、列数也相等时, 就称它们是**同型矩阵**。

(3) 元素都是零的矩阵称为**零矩阵**, 记作  $O$ 。(注: 不同型的零阵不相同)

(4) 当  $m=n$  时, 矩阵称为**方阵**。

(5) 方阵  $A = \begin{pmatrix} a_{11} & & & \\ & a_{22} & & \\ & & \ddots & \\ & & & a_{nn} \end{pmatrix}$  称为**对角阵**。

(6) 方阵  $E_n = \begin{pmatrix} 1 & & & \\ & 1 & & \\ & & \ddots & \\ & & & 1 \end{pmatrix}_{n \times n}$  称为**单位矩阵**。注: 特点为主对角线上的元素

全是 1, 其它为 0。

(7) 方阵  $\begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ & & \ddots & \vdots \\ & & & a_{nn} \end{pmatrix}$  称为上三角阵。

(8) 方阵  $E_n = \begin{pmatrix} a_{11} & & & \\ a_{21} & a_{22} & & \\ \vdots & \vdots & \ddots & \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{pmatrix}$  称为下三角阵。注：特点为当  $i < j$  时  $a_{ij} = 0$ 。

(9) 若方阵  $A$  满足  $a_{ij} = a_{ji} (i, j = 1, 2, \dots, n)$ ，则称  $A$  为对称矩阵。特点：它的元素以主对角线为对称轴对应相等。

(10) 若方阵  $A$  满足  $a_{ij} = -a_{ji} (i, j = 1, 2, \dots, n)$ ，则称  $A$  为反对称矩阵。特点：它的元素以主对角线为对称轴对应相反。

### 三. 线性变换与矩阵之间的一一对应关系

$$\text{线性变换} \begin{cases} y_1 = a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \cdots + a_{1n}x_n, \\ y_2 = a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \cdots + a_{2n}x_n, \\ \cdots \\ y_m = a_{m1}x_1 + a_{m2}x_2 + \cdots + a_{mn}x_n. \end{cases}$$

的系数  $a_{ij}$  构成矩阵  $A = (a_{ij})_{m \times n}$ 。

## 第二节 矩阵的运算

### 一. 矩阵相等

设两矩阵  $A = (a_{ij})_{m \times n}$ ,  $B = (b_{ij})_{m \times n}$ ，若  $a_{ij} = b_{ij} (i = 1, 2, \dots, m; j = 1, 2, \dots, n)$  则称矩阵  $A$  与  $B$  相等，记作  $A=B$ 。（注：两矩阵相等 1.两矩阵同型；2.对应元素也相同。）

### 二. 方阵的行列式

由方阵  $A = (a_{ij})_{n \times n}$  的元素构成的行列式  $\begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{vmatrix}$  称为矩阵  $A$  的行列

式，记为  $\det(A)$  或  $|A|$ 。

注：矩阵与行列式是两个不同的概念，矩阵是一个表格，行列式是一个数。一定要区分方阵  $A$  与方阵  $A$  的行列式  $|A|$ 。

### 三. 矩阵的加法

引例 某家电公司有两个分厂，2000 年第一季度和第二季度产量表分别如下：

		空调	电视机	冰箱
第一季度:	一厂	$a_{11}$	$a_{12}$	$a_{13}$
	二厂	$a_{21}$	$a_{22}$	$a_{23}$

		空调	电视机	冰箱
第二季度:	一厂	$b_{11}$	$b_{12}$	$b_{13}$
	二厂	$b_{21}$	$b_{22}$	$b_{23}$

上述产量表可分别表示为矩阵

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} \end{pmatrix}, \quad B = \begin{pmatrix} b_{11} & b_{12} & b_{13} \\ b_{21} & b_{22} & b_{23} \end{pmatrix}.$$

据此该公司 2000 年上半年的产量用矩阵表示应该是

$$C = (c_{ij})_{2 \times 3} = \begin{pmatrix} a_{11} + b_{11} & a_{12} + b_{12} & a_{13} + b_{13} \\ a_{21} + b_{21} & a_{22} + b_{22} & a_{23} + b_{23} \end{pmatrix}.$$

从此问题的实际意义出发自然把矩阵 C 称为矩阵 A 与 B 的和.

1. 定义: 设  $A = (a_{ij})_{m \times n}$ ,  $B = (b_{ij})_{m \times n}$  ( $i = 1, 2, \dots, m; j = 1, 2, \dots, n$ ) 则

$C = (c_{ij})_{m \times n} = (a_{ij} + b_{ij})_{m \times n}$  称为矩阵 A 与矩阵 B 的和. 记为  $C = A + B$  (注: A, B 必同型才可相加)

2. 负矩阵 设矩阵  $A = (a_{ij})_{m \times n}$ , 记  $-A = (-a_{ij})_{m \times n}$ ,  $-A$  称为矩阵 A 的负矩阵.

3. 矩阵减法定义  $A - B = A + (-B)$

4. 加、减法性质: 1)  $A + B = B + A$  2)  $(A + B) + C = A + (B + C)$  3)  $A + O = A$  4)  $A + (-A) = O$

其中 A、B、C 为同型矩阵。

#### 四. 数乘矩阵

1 定义: 数 k 与矩阵  $A = (a_{ij})_{m \times n}$  的乘积记作  $kA$ , 规定  $kA = (ka_{ij})_{m \times n}$ 。

注: 当 A 是 n 阶方阵时  $|\lambda A| = \lambda^n |A|$

注: 数乘矩阵是用数乘此矩阵中的每一个元素, 应与数乘行列式加以区分。

例 上例中那家公司计划 2000 年第三季度两个分厂所有产品的产量均比第二季度增长 10%, 则第三季度的产量用矩阵表示为

$$\begin{pmatrix} 1.1b_{11} & 1.1b_{12} & 1.1b_{13} \\ 1.1b_{21} & 1.1b_{22} & 1.1b_{23} \end{pmatrix} = G = 1.1B.$$

2. 性质 1)  $k(A+B) = kA + kB$  2)  $(k+l)A = kA + lA$  3)  $(kl)A = k(lA)$

4)  $1 \cdot A = A$  其中  $k, l$  为数; A, B 为同型矩阵。

例 设  $A = \begin{pmatrix} 1 & -2 \\ 4 & 1 \end{pmatrix}$ ,  $E = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$  求  $\lambda E - A$  ( $\lambda$  为数)。

解  $\lambda E - A = \lambda \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} - \begin{pmatrix} 1 & -2 \\ 4 & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \lambda & 0 \\ 0 & \lambda \end{pmatrix} - \begin{pmatrix} 1 & -2 \\ 4 & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \lambda-1 & 2 \\ -4 & \lambda-1 \end{pmatrix}$ 。

## 五. 矩阵的乘法

例 在上例中, 那家家电公司两分厂 2000 年第一季度空调、电视机、冰箱的产量矩阵已表示为  $\begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} \end{pmatrix}$  现设空调、电视机、冰箱每台的销售价分别为

为  $d_{11}, d_{21}, d_{31}$ ; 每台的利润分别为  $d_{12}, d_{22}, d_{32}$ 。若记单位售价和单位利润的矩阵为

$B$ , 则  $B = \begin{pmatrix} d_{11} & d_{12} \\ d_{21} & d_{22} \\ d_{31} & d_{32} \end{pmatrix}$ 。如设两厂的该季度的总销售价分别为  $m_{11}, m_{21}$ ; 总利润分

别为  $m_{12}, m_{22}$ 。若记总销售价和总利润的矩阵为  $M$ , 则  $M = \begin{pmatrix} m_{11} & m_{12} \\ m_{21} & m_{22} \end{pmatrix}$ ,

其中  $m_{11} = a_{11}d_{11} + a_{12}d_{21} + a_{13}d_{31}$ ;  $m_{21} = a_{21}d_{11} + a_{22}d_{21} + a_{23}d_{31}$ ;

$m_{12} = a_{11}d_{12} + a_{12}d_{22} + a_{13}d_{32}$ ;  $m_{22} = a_{21}d_{12} + a_{22}d_{22} + a_{23}d_{32}$ 。

按产量, 单价, 总价间的关系。称  $M$  为  $A, B$  的乘积也是自然的。

**1 定义** 设  $A = (a_{ij})_{m \times s}$ ,  $B = (b_{ij})_{s \times n}$ , 那么  $A$  与  $B$  的乘积为  $C = (c_{ij})_{m \times n}$  即

$C = AB$ 。其中  $c_{ij} = a_{i1}b_{1j} + a_{i2}b_{2j} + \dots + a_{is}b_{sj} = \sum_{k=1}^s a_{ik}b_{kj}$  ( $i=1, 2, \dots, m; j=1, 2, \dots, n$ )

注: 1) 要使  $C = AB$  有意义, 则  $A$  的列数等于  $B$  的行数。2) 已知  $A = (a_{ij})_{m \times s}$ ,  $B = (b_{ij})_{s \times n}$ , 求  $C = AB$  的步骤如下:

1<sup>0</sup>  $AB$  的行数 =  $A$  的行数  $AB$  的列数 =  $B$  的列数 2<sup>0</sup>  $c_{ij}$  是  $A$  的  $i$  行与  $B$  的  $j$  列对应元素乘积之和。

例  $A = \begin{pmatrix} a_1 \\ a_2 \\ \vdots \\ a_n \end{pmatrix}$ ,  $B = (b_1 \ b_2 \ \dots \ b_n)_{1 \times n}$ , 求  $AB, BA$ 。

$$\text{解 } AB = \begin{pmatrix} a_1 b_1 & a_1 b_2 & \dots & a_1 b_n \\ a_2 b_1 & a_2 b_2 & \dots & a_2 b_n \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_n b_1 & a_n b_2 & \dots & a_n b_n \end{pmatrix}; \quad BA = (b_1 a_1 + b_2 a_2 + \dots + b_n a_n)_{1 \times 1}.$$

注：两个同维的行矩阵与列矩阵可以相乘，但是  $BA$  是一个数（一阶方阵），而  $AB$  是一个  $n \times n$  矩阵。

$$\text{例 设 } A = \begin{pmatrix} 1 & -1 & 0 \\ 2 & 1 & -1 \\ -1 & 0 & 1 \end{pmatrix}, B = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ -1 & 2 \\ 1 & 0 \end{pmatrix}. \text{ 求 } AB.$$

解

$$AB = \begin{pmatrix} 1 & -1 \\ -2 & 4 \\ 1 & -1 \end{pmatrix}.$$

注：B 的列数不等于 A 的行数，所以  $BA$  无意义。

例 线性方程组

$$\begin{cases} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \dots + a_{1n}x_n = b_1, \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \dots + a_{2n}x_n = b_2, \\ \dots \\ a_{m1}x_1 + a_{m2}x_2 + \dots + a_{mn}x_n = b_m. \end{cases} \quad (1) \text{ 可用矩阵表示为 } AX = B \quad (2). \quad (2) \text{ 称为}$$

矩阵方程。

$$\text{其中 } A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ a_{m1} & a_{m2} & \dots & a_{mn} \end{pmatrix}, \quad X = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}, \quad B = \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_n \end{pmatrix}.$$

2. 乘法运算规则 假设运算都是可行的

1) 结合律：  $A(BC) = (AB)C$  ,  $k(AB) = (kA)B = A(kB)$  ;

2) 分配律：  $A(B+C) = AB+AC$  ,  $(B+C)A = BA+CA$  ;

3)  $E_m A_{m \times n} = A_{m \times n}$  ,  $A_{m \times n} E_n = A_{m \times n}$  ;

(注：E 在矩阵乘法中的作用类似于数 1。)

4)  $O A = O$  ,  $A O = O$  ;

5)  $|AB| = |A||B|$  , 其中 A, B 均为方阵。(注：一般  $AB \neq BA$  , 但  $|AB| = |BA|$ 。推

广  $|A_1 A_2 \dots A_n| = |A_1| |A_2| \dots |A_n|$  。另  $|A+B| \neq |A| + |B|$  )

6)  $(\lambda E_n) A_{n \times n} = \lambda (E_n A_{n \times n}) = \lambda A_{n \times n}$  ,  $A_{n \times n} (\lambda E_n) = \lambda (A_{n \times n} E_n) = \lambda A_{n \times n}$  .

(注: 称  $\lambda E_n = \begin{pmatrix} \lambda & & & \\ & \lambda & & \\ & & \ddots & \\ & & & \lambda \end{pmatrix}_{n \times n}$  为数量矩阵。上式表明数量矩阵和同阶方

阵乘法可交换)

这些性质的证明繁而不难, 故不列出。

**注:** 矩阵乘法与数的乘法规律的不同之处:

1) **AB** 有意义的条件; 2) 矩阵乘法一般不满足交换律 即一般  $AB \neq BA$ 。

**例**  $A = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ -1 & -1 \end{pmatrix}, B = \begin{pmatrix} 1 & -1 \\ -1 & 1 \end{pmatrix}$  则  $AB = \begin{pmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}, BA = \begin{pmatrix} 2 & 2 \\ -2 & -2 \end{pmatrix}$ 。

3) 矩阵中存在  $A \neq O, B \neq O$  有  $AB = O$ , 故由  $AB = O$  不能得出  $A = O$  或  $B = O$ ;

若  $A \neq O$ , 而  $A(X - Y) = O$ , 也不能得出  $X = Y$ 。

4) 矩阵乘法消去律不成立。

**例**  $A = \begin{pmatrix} -4 & 1 \\ 5 & 8 \end{pmatrix}, B = \begin{pmatrix} 2 & 1 \\ 3 & 8 \end{pmatrix}, C = \begin{pmatrix} 0 & 0 \\ 2 & 3 \end{pmatrix}$ , 有  $AC = BC = \begin{pmatrix} 2 & 3 \\ 16 & 24 \end{pmatrix}$  且  $C \neq O$

但  $A \neq B$ 。

### 3. 可交换的矩阵

**定义** 若两矩阵  $A$  与  $B$ , 满足  $AB = BA$ , 则称矩阵  $A$  矩阵  $B$  可交换。

**例** 设  $A = \begin{pmatrix} 1 & 3 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$ , 求所有与  $A$  可交换的矩阵  $B$ 。

**解:** 因为  $AB = BA$ , 所有  $B$  应为  $2 \times 2$  矩阵。设  $B = \begin{pmatrix} x_{11} & x_{12} \\ x_{21} & x_{22} \end{pmatrix}$

则  $AB = \begin{pmatrix} 1 & 3 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_{11} & x_{12} \\ x_{21} & x_{22} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} x_{11} & x_{12} \\ x_{21} & x_{22} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 3 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} = BA$  由矩阵相等的定义

有

$$\begin{cases} x_{11} + 3x_{21} = x_{11} \\ x_{12} + 3x_{22} = 3x_{11} + x_{12} \\ x_{21} = x_{21} \\ x_{22} = 3x_{21} + x_{22} \end{cases} \quad \text{解方程组得, } x_{21} = 0, x_{11} = x_{22}, \text{ 取 } x_{11} = x_{22} = a, x_{12} = b$$

( $a, b$  为任意常数)。于是, 所有与  $A$  可交换的矩阵为  $B = \begin{pmatrix} a & b \\ 0 & a \end{pmatrix}$  ( $a, b$  为任意常

数)。

## 六. 方阵的幂

**1 定义** 设  $A$  为  $n$  阶方阵, 规定  $A^1 = A, A^2 = A^1 A^1, \dots, A^{k+1} = A^k A^1$ , 其中

k 为正整数。即  $A^k = \overbrace{AA\dots A}^{k\text{个}}$ 。

注：只有方阵，它的幂才有意义。

2.性质 1)  $A^k A^l = A^{k+l}$  2)  $(A^k)^l = A^{kl}$ 。

思考：一般  $(AB)^k \neq A^k B^k$ ，为什么？

例 设  $A = \begin{pmatrix} 1 & -1 & -1 & -1 \\ -1 & 1 & -1 & -1 \\ -1 & -1 & 1 & -1 \\ -1 & -1 & -1 & 1 \end{pmatrix}$ ，求  $A^{100}$ 。

解  $A^2 = 4E$   $A^{100} = (A^2)^{50} = (4E)^{50} = 4^{50} E$ 。

例 证明  $\begin{pmatrix} \cos \phi & -\sin \phi \\ \sin \phi & \cos \phi \end{pmatrix}^n = \begin{pmatrix} \cos n\phi & -\sin n\phi \\ \sin n\phi & \cos n\phi \end{pmatrix}$ 。

证 用数学归纳法。当  $n=1$  时，等式显然成立。

设  $n=k$  时成立，即设

$$\begin{pmatrix} \cos \phi & -\sin \phi \\ \sin \phi & \cos \phi \end{pmatrix}^k = \begin{pmatrix} \cos k\phi & -\sin k\phi \\ \sin k\phi & \cos k\phi \end{pmatrix}$$

要证  $n=k+1$  时成立。此时有

$$\begin{pmatrix} \cos \phi & -\sin \phi \\ \sin \phi & \cos \phi \end{pmatrix}^{k+1} = \begin{pmatrix} \cos \phi & -\sin \phi \\ \sin \phi & \cos \phi \end{pmatrix}^k \begin{pmatrix} \cos \phi & -\sin \phi \\ \sin \phi & \cos \phi \end{pmatrix} =$$

$$\begin{pmatrix} \cos k\phi & -\sin k\phi \\ \sin k\phi & \cos k\phi \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \cos \phi & -\sin \phi \\ \sin \phi & \cos \phi \end{pmatrix}$$

$$= \begin{pmatrix} \cos k\phi \cos \phi - \sin k\phi \sin \phi & -\cos k\phi \sin \phi - \sin k\phi \cos \phi \\ \sin k\phi \cos \phi + \cos k\phi \sin \phi & -\sin k\phi \sin \phi + \cos k\phi \cos \phi \end{pmatrix}$$

$$= \begin{pmatrix} \cos(k+1)\phi & -\sin(k+1)\phi \\ \sin(k+1)\phi & \cos(k+1)\phi \end{pmatrix}.$$

于是等式得证。

## 七. 矩阵的转置,

1 定义：把矩阵 A 的行换成同序数的列得到一个新矩阵，叫做 A 的转置矩阵，记作  $A^T$ 。

例如 矩阵  $A = \begin{pmatrix} 1 & -1 & 1 \\ 0 & 3 & 6 \end{pmatrix}$ ,  $A^T = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ -1 & 3 \\ 1 & 6 \end{pmatrix}$ 。

## 2.运算规律:

1)  $(A^T)^T = A$ ; 2)  $(A+B)^T = A^T + B^T$ ; 3)  $(\lambda A)^T = \lambda A^T$ ; 4)  $|A|^T = |A|$  ;

5)  $(AB)^T = B^T A^T$ . (推广  $(A_1 A_2 \dots A_n)^T = A_n^T \dots A_2^T A_1^T$ )

性质 1)---4)均可由定义直接导出。

**证明** 5) 首先  $(AB)^T$  与  $B^T A^T$  同型;

其次  $(AB)^T$  的第  $i$  行  $j$  列元素等于  $AB$  的第  $j$  行  $i$  列元素它是

$a_{j1}b_{1i} + a_{j2}b_{2i} + \dots + a_{js}b_{si}$  此式恰好是  $B^T$  中第  $i$  行与  $A^T$  中第  $j$  列对应元素乘积

之和, 即是  $B^T A^T$  中第  $i$  行  $j$  列元素。

**例** 已知  $A = \begin{pmatrix} 1 & 0 & -1 \\ 2 & 1 & -2 \end{pmatrix}, B = \begin{pmatrix} 1 & 4 & -2 \\ -3 & 0 & 2 \\ 1 & -2 & 3 \end{pmatrix}$ , 求  $(AB)^T$ 。

**解** 法一: 先求  $AB$ , 再求  $(AB)^T$ 。

法二:  $(AB)^T = B^T A^T = \begin{pmatrix} 0 & -3 \\ 6 & 12 \\ -5 & -8 \end{pmatrix}$ 。

**注**  $A^T$  与  $B^T$  不能相乘。

**例** 设  $A$  为  $m \times n$  矩阵, 证明  $A^T A$  及  $AA^T$  都是对称阵。

**证明**  $A^T A$  是  $n$  阶方阵, 且  $(A^T A)^T = A^T (A^T)^T = A^T A$ 。故  $A^T A$  是  $n$  阶对称方阵。同理可证:  $AA^T$  是  $m$  阶对称方阵。

**注** 两个对称方阵的乘积未必是对称方阵。

**例** 设列矩阵  $X = (x_1, x_2, \dots, x_n)^T$  满足  $X^T X = 1$ ,  $E$  为  $n$  阶单位阵,

$H = E - 2XX^T$ , 证明  $H$  是对称矩阵, 且  $HH^T = E$ 。

**例** 任意一个  $n$  阶方阵  $A$  都可表为一个对称矩阵与一个反对称矩阵的和。

**解** 任意  $n$  阶矩阵都可以表示为  $A = \frac{1}{2}(A + A^T) + \frac{1}{2}(A - A^T)$

因为  $[\frac{1}{2}(A + A^T)]^T = \frac{1}{2}(A^T + A) = \frac{1}{2}(A + A^T)$ , 所以  $\frac{1}{2}(A + A^T)$  为对称矩阵,

又  $[\frac{1}{2}(A - A^T)]^T = \frac{1}{2}(A^T - A) = -\frac{1}{2}(A - A^T)$ , 所以  $\frac{1}{2}(A - A^T)$  为反对称矩阵。故

命题得证。



思考题：设 A, B 均为 3 阶方阵且  $|A| = \frac{1}{2}, |B| = 2$ . 求  $|-A|$  及  $|2B^T A^2|$ 。

### 第三节 逆矩阵

#### 一. 定义

定义：对应 n 阶矩阵 A，如果有一个 n 阶矩阵 B，使  $AB=BA=E$ ，则说矩阵 A 是可逆的，并把矩阵 B 称为 A 的逆矩阵。记  $B = A^{-1}$ ，同样  $A = B^{-1}$ ，B 也是可逆的。

注 只有方阵，才有逆阵的概念。

例 1  $A = \begin{pmatrix} 2 & 0 \\ 0 & 2 \end{pmatrix}, B = \begin{pmatrix} \frac{1}{2} & 0 \\ 0 & \frac{1}{2} \end{pmatrix}$ ，由于  $AB=BA = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$ ，故矩阵 A 是可逆阵，

且  $A^{-1} = B$ 。

例 2 零阵不可逆。因为  $OB = BO = O$ 。（B 为任意与 O 同阶方阵）

#### 二. 逆矩阵的性质

定理 设 A、B 都是 n 阶可逆阵，则

1) 矩阵 A 的逆矩阵唯一；

证 设 B、C 均为 A 的逆阵，则  $AB=BA=E \quad AC=CA=E$  故  $B=EB=CAB=CE=C$ 。

2) 矩阵  $A^{-1}$  也是可逆的，且  $(A^{-1})^{-1} = A$ ；

3) 矩阵 AB 也是可逆的，且  $(AB)^{-1} = B^{-1}A^{-1}$ 。（推广  $(A_1A_2 \dots A_n)^{-1} = A_n^{-1} \dots A_2^{-1}A_1^{-1}$ ）；

4) 矩阵  $A^T$  也是可逆的，且  $(A^T)^{-1} = (A^{-1})^T$ 。因为  $A^T(A^{-1})^T = (A^{-1}A)^T = E$ 。

5) 若  $\lambda \neq 0$ ，则矩阵  $\lambda A$  也是可逆的，且  $(\lambda A)^{-1} = \frac{1}{\lambda} A^{-1}$ ；

6) 若  $AC=O$ ，则  $C=O$ ；

7) 若  $AD=AC$ ，则  $D=C$ 。

8) 若  $A = \text{diag}(\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n)$  则  $A^{-1} = \text{diag}(\lambda_1^{-1}, \lambda_2^{-1}, \dots, \lambda_n^{-1})$ 。

注 若 A、B 为同阶可逆矩阵，则  $A+B$  未必可逆。

#### 三. 伴随矩阵法求逆阵：

1 伴随矩阵：行列式  $|A|$  的各个元素的代数余子式所构成的如下的矩阵

$A^* = \begin{pmatrix} A_{11} & A_{21} & \dots & A_{n1} \\ A_{12} & A_{22} & \dots & A_{n2} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ A_{1n} & A_{2n} & \dots & A_{nn} \end{pmatrix}$  称为 A 的伴随矩阵。其中  $A_{ij}$  为 A 中元素  $a_{ij}$  的代数余

子式  $(i, j=1, 2, \dots, n)$ 。

**例 3** 证明  $AA^* = A^*A = |A|E$ 。

**证** 设  $A = (a_{ij})$ , 记  $AA^* = (b_{ij})$ , 则  $b_{ij} = a_{i1}A_{j1} + a_{i2}A_{j2} + \dots + a_{in}A_{jn} = |A|\delta_{ij}$ , 即

$$AA^* = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ a_{n1} & a_{n2} & \dots & a_{nn} \end{pmatrix} \times \begin{pmatrix} A_{11} & A_{21} & \dots & A_{n1} \\ A_{12} & A_{22} & \dots & A_{n2} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ A_{1n} & A_{2n} & \dots & A_{nn} \end{pmatrix} =$$
$$\begin{pmatrix} |A| & 0 & \dots & 0 \\ 0 & |A| & \dots & 0 \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ 0 & 0 & \dots & |A| \end{pmatrix} = |A| \begin{pmatrix} 1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 1 & \dots & 0 \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} = |A|E$$

类似有  $A^*A = (\sum_{k=1}^n A_{ki}a_{kj}) = (|A|\delta_{ij}) = |A|(\delta_{ij}) = |A|E$ 。

由上面证明可知当  $|A| \neq 0$  时, 有  $A \frac{A^*}{|A|} = \frac{A^*}{|A|} A = E$ , 即当  $|A| \neq 0$  时, 矩阵  $\frac{A^*}{|A|}$  是  $A$  的逆阵。

**定理 1** 若矩阵  $A$  可逆, 则  $|A| \neq 0$ 。

**证** 因为  $A$  可逆, 所以有  $A^{-1}$  使  $A^{-1}A = E$ 。故  $|A^{-1}A| = |A^{-1}||A| = 1 \neq 0$ , 从而  $|A| \neq 0$ 。

**定理 2** 若  $|A| \neq 0$ , 则矩阵  $A$  可逆, 且  $A^{-1} = \frac{A^*}{|A|}$ , 其中  $A^*$  为  $A$  的伴随矩阵。

阵。

**注** : 当  $n$  较大时, 用此方法求逆阵比较麻烦。

**重要推论** 若  $AB = E$  (或  $BA = E$ ), 则  $A$ 、 $B$  均可逆, 且  $A^{-1} = B, B^{-1} = A$ 。

**注** 这推论表明若要证明“ $A$  可逆, 且其逆为  $B$ ”这样的命题, 只要验算一下  $AB = E$  或  $BA = E$  即可。

**定义** 当  $|A| = 0$  时,  $A$  称为奇异矩阵。否则称为非奇异矩阵。

**注**:  $A$  可逆  $\Leftrightarrow A$  为非奇异矩阵。

**例 4** 设  $A = \begin{pmatrix} 1 & 3 & 0 \\ 2 & 6 & 1 \\ 0 & 1 & 1 \end{pmatrix}$ , 求证:  $A$  为可逆矩阵, 且求出  $A^{-1}$ 。

**解** 因为  $|A| = \begin{vmatrix} 1 & 3 & 0 \\ 2 & 6 & 1 \\ 0 & 1 & 1 \end{vmatrix} = -1 \neq 0$ , 所以  $A$  可逆。且  $A^{-1} = \frac{A^*}{|A|} = -A^* = -$

$$\begin{pmatrix} A_{11} & A_{21} & A_{31} \\ A_{12} & A_{22} & A_{32} \\ A_{13} & A_{23} & A_{33} \end{pmatrix}, A^{-1} = \begin{pmatrix} -5 & 3 & -3 \\ 2 & -1 & 1 \\ -2 & 1 & 0 \end{pmatrix}。$$

**思考题:** 若  $A$  可逆, 那么矩阵方程  $AX=B$  是否有唯一解  $X=A^{-1}B$ ? 矩阵方程  $YA=B$  是否有唯一解  $Y=BA^{-1}$ ?

**注** 上述当  $|A| \neq 0$  时解矩阵方程  $AX=B$  ( $YA=B$ ) 和中学当  $a \neq 0$  时解线性方程  $ax=c$  思路是相似的, 数字方程是两边乘  $a^{-1}$ , 矩阵方程是两边左(右)乘  $A^{-1}$ 。只是因矩阵乘法交换律不成立, 所以成  $A^{-1}$  时要分左乘和右乘, 这一点务必注意。

**例 5** 已知  $AP=PB$ , 其中  $B = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & -1 \end{pmatrix}$ ,  $P = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 2 & -1 & 0 \\ 2 & 1 & 1 \end{pmatrix}$  求  $A, A^5$ 。

**解:** 因为  $|P| = -1 \neq 0$ , 所以矩阵  $P$  可逆, 于是由  $AP=PB$  得  $A = PBP^{-1}$ , 又

$$P^{-1} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 2 & -1 & 0 \\ -4 & 1 & 1 \end{pmatrix} \quad \text{故 } A = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 2 & -1 & 0 \\ 2 & 1 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & -1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 2 & -1 & 0 \\ -4 & 1 & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 2 & 0 & 0 \\ 6 & -1 & -1 \end{pmatrix}$$

又  $A^5 = (PBP^{-1})^5 = (PBP^{-1})(PBP^{-1})\dots(PBP^{-1}) = PB^5P^{-1}$

由于  $B^2 = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & -1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & -1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$  所以

$$B^5 = B^4B = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}^2 \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & -1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & -1 \end{pmatrix} = B$$

故  $A^5 = PBP^{-1} = A$ 。

#### 四 矩阵 A 的 m 次多项式

设  $\varphi(x) = a_0 + a_1x + \dots + a_mx^m$  为  $x$  的  $m$  次多项式,  $A$  为  $n$  阶矩阵, 记

$\varphi(A) = a_0E + a_1A + \dots + a_mA^m$ ,  $\varphi(A)$  称为矩阵  $A$  的  $m$  次多项式。

**例 6** 设  $f(x) = x^2 - 2x - 3, A = \begin{pmatrix} -1 & 0 \\ 4 & 3 \end{pmatrix}$ , 求  $f(A)$ 。

**解**  $A^2 = \begin{pmatrix} -1 & 0 \\ 4 & 3 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} -1 & 0 \\ 4 & 3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 8 & 9 \end{pmatrix}$ 。

$$f(A) = A^2 - 2A - 3E = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 8 & 9 \end{pmatrix} - 2 \begin{pmatrix} -1 & 0 \\ 4 & 3 \end{pmatrix} - 3 \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}。$$

因为矩阵  $A^k, A^l, E$  都是可交换的, 所以矩阵  $A$  的两个多项式  $\varphi(A)$  与  $f(A)$  总是可交换的, 即总有  $\varphi(A)f(A) = f(A)\varphi(A)$ , 从而  $A$  的几个多项式可以像数  $x$  的多项式一样相乘或因式分解。例如  $(E+A)(2E-A) = 2E+A-A^2$ ,  $(E-A)^3 = E-3A+3A^2-A^3$ 。

我们常用例 5 的方法来计算  $A$  的多项式  $\varphi(A)$ , 即:

(1) 如果  $A = P\Delta P^{-1}$ , 则  $A^k = P\Delta^k P^{-1}$ , 从而  $\varphi(A) = a_0E + a_1A + \dots + a_mA^m$   
 $= Pa_0EP^{-1} + Pa_1\Delta P^{-1} + \dots + Pa_m\Delta^m P^{-1} = P\varphi(\Delta)P^{-1}$ 。

(2) 如果  $\Delta = \text{diag}(\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n)$  为对角阵, 则  $\Delta^k = \text{diag}(\lambda_1^k, \lambda_2^k, \dots, \lambda_n^k)$ , 从而  
 $\varphi(\Delta) = a_0E + a_1\Delta + \dots + a_m\Delta^m$

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

**例** 设  $n$  阶方阵  $A$  满足  $A^2 - 2A - 3E = O$ 。(1) 证明  $A$  为可逆矩阵, 求

$A^{-1}$ 。

(2) 证明  $A+2E$  为可逆矩阵, 且求出  $(A+2E)^{-1}$ 。

解 (1) 由题设移项得  $A^2 - 2A = 3E$ ,  $A(A-2E) = 3E$ ,  
 $A(\frac{1}{3}A - \frac{2}{3}E) = E$ 。

由重要推论知,  $A$  为可逆矩阵, 且  $A^{-1} = \frac{1}{3}A - \frac{2}{3}E$ 。

(2) 题设恒等变形

$$A^2 + 2A - 4A - 8E + 5E = O \quad A(A+2E) - 4(A+2E) = -5E,$$
$$-\frac{1}{5}(A-4E)(A+2E) = E. \text{ 故 } (A+2E)^{-1} = -\frac{1}{5}(A-4E).$$

#### 第四节 矩阵分块

##### 一 分块矩阵的概念

定义 用一些纵(横)线将矩阵分成许多小矩阵, 每一个小矩阵称为  $A$  的子块, 以子块为元素的形式上的矩阵称为分块矩阵。

例如  $A = \begin{pmatrix} 5 & 0 & 3 & -1 \\ 0 & -1 & 4 & 6 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$  分块的方法很多, 下面取出三种分块形式:

$$1) \begin{pmatrix} 5 & 0 & 3 & \vdots & -1 \\ 0 & -1 & 4 & \vdots & 6 \\ 0 & 0 & 1 & \vdots & 0 \\ \cdots & \cdots & \cdots & \vdots & \cdots \\ 0 & 0 & 0 & \vdots & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} A_{11} & A_{12} \\ A_{21} & A_{22} \end{pmatrix}, \text{ 其中 } A_{11} = \begin{pmatrix} 5 & 0 & 3 \\ 0 & -1 & 4 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}, A_{12} = \begin{pmatrix} -1 \\ 6 \\ 0 \end{pmatrix},$$
$$A_{21} = (0 \ 0 \ 0) \quad A_{22} = (1)$$

$$2) \begin{pmatrix} 5 & 0 & \vdots & 3 & -1 \\ 0 & -1 & \vdots & 4 & 6 \\ \cdots & \cdots & \vdots & \cdots & \cdots \\ 0 & 0 & \vdots & 1 & 0 \\ 0 & 0 & \vdots & 0 & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} A_{11} & A_{12} \\ A_{21} & A_{22} \end{pmatrix}, \text{ 其中 } A_{11} = \begin{pmatrix} 5 & 0 \\ 0 & -1 \end{pmatrix}, A_{12} = \begin{pmatrix} 3 & -1 \\ 4 & 6 \end{pmatrix}$$
$$A_{21} = \begin{pmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}, A_{22} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$$

$$3) \text{ 按列分块 } \begin{pmatrix} 5 & \vdots & 0 & \vdots & 3 & \vdots & -1 \\ 0 & \vdots & -1 & \vdots & 4 & \vdots & 6 \\ 0 & \vdots & 0 & \vdots & 1 & \vdots & 0 \\ 0 & \vdots & 0 & \vdots & 0 & \vdots & 1 \end{pmatrix} = (A_{11} \ A_{12} \ A_{13} \ A_{14}),$$

$$\text{其中 } A_{11} = \begin{pmatrix} 5 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} \quad A_{12} = \begin{pmatrix} 0 \\ -1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} \quad A_{13} = \begin{pmatrix} 3 \\ 4 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix} \quad A_{14} = \begin{pmatrix} -1 \\ 6 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}。$$

$$4) \text{按行分块} \begin{pmatrix} 5 & 0 & 3 & -1 \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ 0 & -1 & 4 & 6 \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} A_{11} \\ A_{21} \\ A_{31} \\ A_{41} \end{pmatrix}, \text{ 其中 } \begin{matrix} A_{11} = (5 & 0 & 3 & -1) \\ A_{21} = (0 & -1 & 4 & 6) \\ A_{31} = (0 & 0 & 1 & 0) \\ A_{41} = (0 & 0 & 0 & 1) \end{matrix}。$$

**注** 矩阵分块有两个原则：1) 作分块后，在矩阵运算中，可把子矩阵当作“数”，像普通的数为元素的矩阵一样运算，2) 尽量使运算能简便。对于不同的运算，矩阵分块的原则也不相同。

### 一 分块矩阵的运算

#### 1. 加、减法

$$\text{设矩阵 } A、B \text{ 都是 } m \times n \text{ 矩阵，采用相同的分块，即 } A = \begin{pmatrix} A_{11} & A_{12} & \dots & A_{1q} \\ A_{21} & A_{22} & \dots & A_{2q} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ A_{p1} & A_{p1} & \dots & A_{pq} \end{pmatrix}，$$

$$B = \begin{pmatrix} B_{11} & B_{12} & \dots & B_{1q} \\ B_{21} & B_{22} & \dots & B_{2q} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ B_{p1} & B_{p2} & \dots & B_{pq} \end{pmatrix}， \text{ 其中 } A_{ij}, B_{ij} \text{ 都是 } m_i \times n_j \text{ (} i=1,2,\dots,p; j=1,2,\dots,q \text{)}$$

矩阵适合  $\sum_{i=1}^p m_i = m$ ， $\sum_{i=1}^q n_i = n$ 。则

$$A + B = \begin{pmatrix} A_{11} + B_{11} & A_{12} + B_{12} & \dots & A_{1q} + B_{1q} \\ A_{21} + B_{21} & A_{22} + B_{22} & \dots & A_{2q} + B_{2q} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ A_{p1} + B_{p1} & A_{p2} + B_{p2} & \dots & A_{pq} + B_{pq} \end{pmatrix}。$$

$$2 \text{ 数乘} \text{ 设 } \lambda \text{ 为数，那么 } \lambda A = \begin{pmatrix} \lambda A_{11} & \lambda A_{12} & \dots & \lambda A_{1q} \\ \lambda A_{21} & \lambda A_{22} & \dots & \lambda A_{2q} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ \lambda A_{p1} & \lambda A_{p2} & \dots & \lambda A_{pq} \end{pmatrix}。$$

3 乘法：设  $A = (a_{ij})_{m \times s}$ ， $B = (b_{ij})_{s \times n}$ 。若对 A 的列的划分方法与对 B 的行的

划分方法

一致。即  $A = \begin{pmatrix} A_{11} & A_{12} & \cdots & A_{1t} \\ A_{21} & A_{22} & \cdots & A_{2t} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ A_{p1} & A_{p2} & \cdots & A_{pt} \end{pmatrix}$ ,  $B = \begin{pmatrix} B_{11} & B_{12} & \cdots & B_{1q} \\ B_{21} & B_{22} & \cdots & B_{2q} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ B_{t1} & B_{t2} & \cdots & B_{tq} \end{pmatrix}$ , 其中  $A_{ik}$  是  $m_i \times s_k$  子

矩阵,  $B_{kj}$  是  $s_k \times n_j$  子矩阵。则  $AB = \begin{pmatrix} C_{11} & C_{12} & \cdots & C_{1q} \\ C_{21} & C_{22} & \cdots & C_{2q} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ C_{p1} & C_{p2} & \cdots & C_{pq} \end{pmatrix}$ , 其中

$$C_{ij} = A_{i1}B_{1j} + A_{i2}B_{2j} + \cdots + A_{it}B_{tj} = \sum_{k=1}^t A_{ik}B_{kj} \quad (i=1, 2, \dots, p; j=1, 2, \dots, q).$$

这表明此时分块矩阵 A、B 之间乘法的规则如同把子矩阵看成“数”，与以数为元素的  $p \times t$  矩阵乘  $t \times q$  矩阵的规则相同。

例 设  $A = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 2 & 5 \\ 0 & 1 & 0 & 3 & -2 \\ 0 & 0 & 1 & -1 & 6 \\ 0 & 0 & 0 & 4 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 4 \end{pmatrix}$ ,  $B = \begin{pmatrix} a_1 & a_2 & a_3 & a_4 \\ b_1 & b_2 & b_3 & b_4 \\ c_1 & c_2 & c_3 & c_4 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$ 。对 A、B 做适当的分

块, 计算 AB.

解 将矩阵 A、B 分块 (比如先确定 A 的分法, 然后据此确定 B 的分法)

$$\text{设 } A = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & \vdots & 2 & 5 \\ 0 & 1 & 0 & \vdots & 3 & -2 \\ 0 & 0 & 1 & \vdots & -1 & 6 \\ \cdots & \cdots & \cdots & \vdots & \cdots & \cdots \\ 0 & 0 & 0 & \vdots & 4 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & \vdots & 0 & 4 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} E_3 & A_1 \\ O_{2 \times 3} & 4E_2 \end{pmatrix},$$

$$B = \begin{pmatrix} a_1 & a_2 & \vdots & a_3 & a_4 \\ b_1 & b_2 & \vdots & b_3 & b_4 \\ c_1 & c_2 & \vdots & c_3 & c_4 \\ \cdots & \cdots & \vdots & \cdots & \cdots \\ 0 & 0 & \vdots & 1 & 0 \\ 0 & 0 & \vdots & 0 & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} B_1 & B_2 \\ O_{2 \times 2} & E_2 \end{pmatrix}.$$

$$\text{有 } AB = \begin{pmatrix} E_3 & A_1 \\ O_{2 \times 3} & 4E_2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} B_1 & B_2 \\ O_{2 \times 2} & E_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} B_1 & B_2 + A_1 \\ O_{2 \times 2} & 4E_2 \end{pmatrix}.$$

$$\text{仅需计算 } B_2 + A_1 = \begin{pmatrix} a_3 + 2 & a_4 + 5 \\ b_3 + 3 & b_4 - 2 \\ c_3 - 1 & c_4 + 6 \end{pmatrix}.$$

$$\text{故 } AB = \begin{pmatrix} a_1 & a_2 & a_3 + 2 & a_4 + 5 \\ b_1 & b_2 & b_3 + 3 & b_4 - 2 \\ c_1 & c_2 & c_3 - 1 & c_4 + 6 \\ 0 & 0 & 4 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 4 \end{pmatrix}.$$

**注** : 1)左矩阵的分法必须与右矩阵的分法一致, 分块乘法才能进行。

2)当矩阵行、列数较高时, 为了简化计算, 经常采用矩阵分块法, 使大矩阵的运算化成小矩阵的运算。

3) 在分块时, 纵、横线要贯穿整个矩阵, 可根据需要对同一矩阵用不同的分块方法, 构成不同的分块矩阵。

4) 由于矩阵的加法和数乘比较简单, 一般不需分块计算。而矩阵乘法比较繁复, 所以分块计算有较大的实际意义。

5) 在矩阵理论的研究中, 矩阵的分块是一种最基本、最重要的计算技巧与方法。

**例** 以对角矩阵  $\Delta_m$  左乘矩阵  $A_{m \times n}$  时, 把  $A$  按行分块, 有

$$\Delta_m A_{m \times n} = \begin{pmatrix} \lambda_1 & & & \\ & \lambda_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & \lambda_m \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \alpha_1^T \\ \alpha_2^T \\ \vdots \\ \alpha_m^T \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \lambda_1 \alpha_1^T \\ \lambda_2 \alpha_2^T \\ \vdots \\ \lambda_m \alpha_m^T \end{pmatrix},$$

( $\alpha_i^T = (a_{i1} \ a_{i2} \ \dots \ a_{in})$ ,  $i=1, 2, \dots, m$ ) 结果是  $A$  的每一行乘以  $\Delta_m$  中的与该行对应的对角元。

**问**: 对角元左乘  $A$  时, 结论如何?

#### 4 转置

$$\text{设 } A = \begin{pmatrix} A_{11} & A_{12} & \dots & A_{1r} \\ A_{21} & A_{22} & \dots & A_{2r} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ A_{p1} & A_{p2} & \dots & A_{pr} \end{pmatrix}, \text{ 则 } A^T = \begin{pmatrix} A_{11}^T & A_{21}^T & \dots & A_{p1}^T \\ A_{12}^T & A_{22}^T & \dots & A_{p2}^T \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ A_{1q}^T & A_{2q}^T & \dots & A_{pq}^T \end{pmatrix}.$$

即分块矩阵转置时, 不但要将行列互换, 而且行列互换后的各子矩阵都应转置。

#### 5 一类特殊的分块矩阵——分块对角矩阵

1) 定义: 设  $A$  为  $n$  阶方阵, 若  $A$  的分块矩阵只有在主对角线上有非零子

块, 其余子块都为零矩阵, 且非零子块都是方阵, 即  $A = \begin{pmatrix} A_1 & & & \\ & A_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & A_s \end{pmatrix}$ , 其



中  $A_1, A_2, \dots, A_s$  都是方阵, 那么称  $A$  为分块对角阵。

2). 性质:

a  $|A| = |A_1| |A_2| \dots |A_s|$ ;

b 若  $|A_i| \neq 0 (i=1, 2, \dots, s)$ , 则有  $A^{-1} = \begin{pmatrix} A_1^{-1} & & & \\ & A_2^{-1} & & \\ & & \ddots & \\ & & & A_s^{-1} \end{pmatrix}$ ;

c 若  $A = \begin{pmatrix} A_1 & & & \\ & A_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & A_s \end{pmatrix}$ ,  $B = \begin{pmatrix} B_1 & & & \\ & B_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & B_s \end{pmatrix}$ , 其中  $A_i, B_i (i=1, 2, \dots, s)$  为

同阶子方块, 则  $AB = \begin{pmatrix} A_1 B_1 & & & \\ & A_2 B_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & A_s B_s \end{pmatrix}$ 。

注 分块对角阵的性质在计算中有很广泛的应用, 应给予重视。

### 6 用分块矩阵表示线性方程组:

设线性方程组 
$$\begin{cases} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \dots + a_{1n}x_n = b_1, \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \dots + a_{2n}x_n = b_2, \\ \dots \\ a_{m1}x_1 + a_{m2}x_2 + \dots + a_{mn}x_n = b_m. \end{cases} \quad (1)$$

记  $A = (a_{ij})_{m \times n}$ ,  $X = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}$ ,  $b = \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_n \end{pmatrix}$ ,

$B = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} & b_1 \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} & b_2 \\ \vdots & \vdots & & \vdots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \dots & a_{mn} & b_n \end{pmatrix} = (A \quad b)$ 。

称  $A$  为系数矩阵;  $X$  为未知数向量;  $b$  为常数项向量;  $B$  为增广矩阵。

若将  $A$  按行分成  $m$  块, 则线性方程组(1)  $AX=B$  可记作 
$$\begin{pmatrix} \alpha_1^T \\ \alpha_2^T \\ \vdots \\ \alpha_m^T \end{pmatrix} x = \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_n \end{pmatrix},$$

这就相当于把每个方程  $a_{i1}x_1 + a_{i2}x_2 + \dots + a_{in}x_n = b_i$  记作  $\alpha_i^T x = b_i (i=1, 2, \dots, m)$ 。

如果把  $A$  按列分成  $n$  块, 则与  $A$  相乘的  $x$  应对应按行分成  $n$  块, 从而记作

$$(a_1 \ a_2 \ \dots \ a_n) \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} = b, \text{ 即 } x_1 a_1 + x_2 a_2 + \dots + x_n a_n = b.$$

**例** 证明: 若  $A$  是实对称矩阵且  $A^2 = O$ , 那么  $A = O$ 。

**证** 设  $A = (a_{ij})_{m \times n}$ ,  $\because A = A^T$ ,  $\therefore A^T A = A^2 = O$ ,

把  $A$  用列向量表示为  $A = (\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n)$ , 则

$$A^T A = A^T A = \begin{pmatrix} \alpha_1^T \\ \alpha_2^T \\ \vdots \\ \alpha_n^T \end{pmatrix} (\alpha_1 \ \alpha_2 \ \dots \ \alpha_n) = \begin{pmatrix} \alpha_1^T \alpha_1 & \alpha_1^T \alpha_2 & \dots & \alpha_1^T \alpha_n \\ \alpha_2^T \alpha_1 & \alpha_2^T \alpha_2 & \dots & \alpha_2^T \alpha_n \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \alpha_n^T \alpha_1 & \alpha_n^T \alpha_2 & \dots & \alpha_n^T \alpha_n \end{pmatrix},$$

即  $A^T A$  的  $(i, j)$  元为  $\alpha_i^T \alpha_j$ , 因  $A^T A = A^2 = O$ , 故

$\alpha_i^T \alpha_j = 0$ ,  $(i, j = 1, 2, \dots, n)$ , 特殊地有  $\alpha_j^T \alpha_j = 0, (j = 1, 2, \dots, n)$ , 即

$$\alpha_j^T \alpha_j = (a_{1j}, \ a_{2j}, \ \dots, \ a_{mj}) \begin{pmatrix} a_{1j} \\ a_{2j} \\ \vdots \\ a_{mj} \end{pmatrix} = a_{1j}^2 + a_{2j}^2 + \dots + a_{mj}^2 = 0 \text{ 故得}$$

$a_{1j} = a_{2j} = \dots = a_{mj} = 0, (j = 1, 2, \dots, n)$ , 故  $A = O$ 。

## 7. 用分块矩阵求逆阵

分块矩阵的逆阵依分块方法的不同而有不同的分块形式, 去掉分块, 结果唯一。这里仅用一例说明一般分块矩阵求逆方法。

**例** 设  $P = \begin{pmatrix} A & O \\ C & B \end{pmatrix}$ , 求  $P^{-1}$ 。这里  $P$  是  $n$  阶方阵, 其中  $A, B$  分别为  $r$  阶和  $s$

阶可逆矩阵,  $r+s=n$ 。

**证** 设矩阵  $P$  可逆。不妨设  $P^{-1} = \begin{pmatrix} X_1 & X_2 \\ X_3 & X_4 \end{pmatrix}$ , 其中各子块依  $P$  分法而得, 于

是  $\begin{pmatrix} A & O \\ C & B \end{pmatrix} \begin{pmatrix} X_1 & X_2 \\ X_3 & X_4 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} I_r & O \\ O & I_s \end{pmatrix}$ ,  $I_r, I_s$  分别表示  $r$  阶和  $s$  阶单位阵。

利用分块矩阵乘法, 得

$$\begin{cases} AX_1 = I_r \\ AX_2 = O \\ CX_1 + BX_3 = O \\ CX_2 + BX_4 = I_s \end{cases} \Rightarrow \begin{cases} X_1 = A^{-1} \\ X_2 = O \\ X_3 = -B^{-1}CA^{-1} \\ X_4 = B^{-1} \end{cases}, \text{ 于是 } P^{-1} = \begin{pmatrix} A^{-1} & O \\ -B^{-1}CA^{-1} & B^{-1} \end{pmatrix} \text{ 易知}$$

$PP^{-1} = P^{-1}P = I$  故矩阵  $P$  的逆阵

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

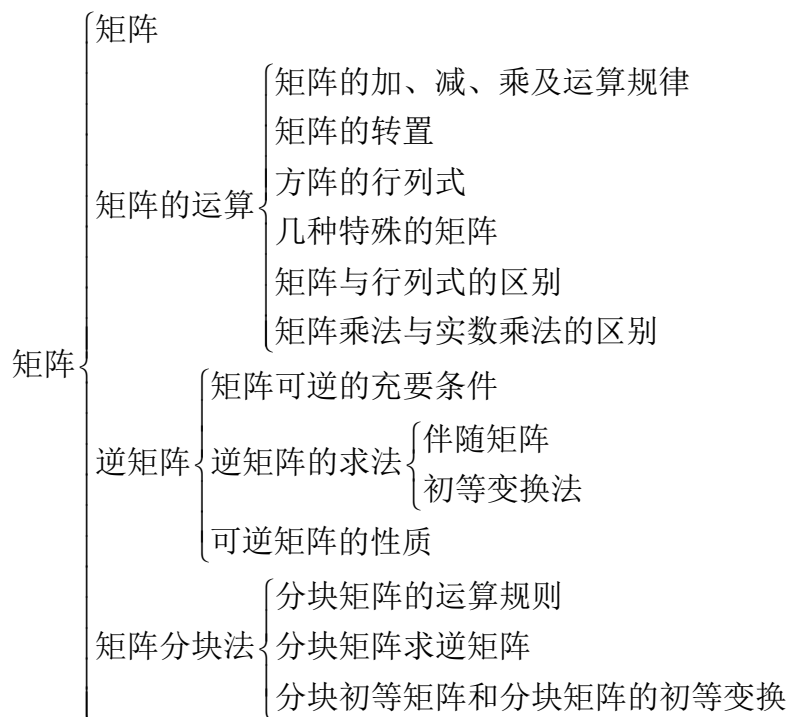
**注** 利用分块矩阵求逆矩阵的方法，其优点在于把求高阶矩阵的逆矩阵化为求较低阶矩阵的逆矩阵。

**思考题** 设矩阵  $A = (a_{ij})_{3 \times 3}$  满足  $A^* = A^T$ ，其中  $A^*$  是  $A$  的伴随矩阵， $A^T$  为  $A$  的转置矩阵。若  $a_{11}, a_{12}, a_{13}$  为三个相等的正数，求  $a_{11}$  的值。

**作业：**  $p_{66}$  3、4(4)(5)、5、10、11(2)(3)、12(4)、15、16、18、20、22、23、26、29(2)、30(2)

## 第二章 矩阵及其运算习题课

### 一、本章知识点结构图



### 二、学习要点

本章主要引进矩阵的概念以及它的运算,为用矩阵研究线性方程组的理论及其应用奠定基础。重点是矩阵的运算、逆矩阵,难点是分块矩阵。

矩阵的理论和方法几乎贯穿本课程的始终,矩阵的运算是矩阵广泛应用的基础,我们必须熟练掌握矩阵的各种运算及运算律,注意矩阵运算与实数运算的不同之处。

逆矩阵的概念在矩阵理论中占有重要的位置,利用逆矩阵可求解线性方程组和矩阵方程等。与逆矩阵密切相关的一个概念是伴随矩阵,要掌握它。关于逆矩阵的主要问题有:(1)证明矩阵的可逆性;(2)对可逆矩阵,求它的逆矩阵;(3)对矩阵方程,先化简再求解。

把矩阵分块是处理大型矩阵的有效方法,矩阵分块的原则是既要突出矩阵中元素排列的特点,又要使子块当成元素可以进行运算。矩阵分块不仅是为了计算的方便,也是为讨论问题的需要,例如为了讨论矩阵行(列)向量组的性质,就要把矩阵按行(列)分块。熟练掌握分块矩阵的方法,对于处理许多矩阵问题是很有帮助的。

### 三、典型例题

#### 1、矩阵的运算及运算律

例 设矩阵  $A = \begin{pmatrix} 1 & -1 & 2 \\ 2 & -2 & 4 \\ -1 & 1 & -2 \end{pmatrix}$  求  $A^n$  ( $n$  为正整数)。

分析 矩阵  $A$  中任何两行都对应成比例,那么  $A$  一定可以表示成一个列矩阵与一个行矩阵的成积。

解 矩阵  $A$  可以表示为  $A = \begin{pmatrix} 1 & -1 & 2 \\ 2 & -2 & 4 \\ -1 & 1 & -2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ -1 \end{pmatrix} (1, -1, 2)$ 。

记  $\alpha = (1, 2, -1)^T, \beta = (1, -1, 2)^T$ , 则  $A = \alpha\beta^T$ , 所以

$$\begin{aligned} A^n &= (\alpha\beta^T)(\alpha\beta^T)\dots(\alpha\beta^T) = \alpha(\beta^T\alpha)(\beta^T\alpha)\dots(\beta^T\alpha)\beta^T \\ &= \alpha(-3)^{n-1}\beta^T = (-3)^{n-1}\alpha\beta^T = (-3)^{n-1}A。 \end{aligned}$$

注  $\alpha\beta^T$  (左列乘右行) 为一个矩阵, 而  $\beta^T\alpha$  为一个数, 有矩阵乘法的运算律可知, 作为一个数它可从矩阵乘积中提出来。

例 证明  $\begin{pmatrix} \lambda & 1 & 0 \\ 0 & \lambda & 1 \\ 0 & 0 & \lambda \end{pmatrix}^n = \begin{pmatrix} \lambda^n & n\lambda^{n-1} & \frac{n(n-1)}{2}\lambda^{n-2} \\ 0 & \lambda^n & n\lambda^{n-1} \\ 0 & 0 & \lambda^n \end{pmatrix}$ 。

解一 用数学归纳法 (略)。

解二 记矩阵  $B = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$ , 容易计算得到  $B^2 = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \end{pmatrix}$ ,  $B^k = 0 (k \geq 3)$ 。

由  $A = \lambda E + B$ , 又  $B$  与  $\lambda E$  是可交换的, 故

=

$$A^n = (\lambda E + B)^n = \lambda^n E + n\lambda^{n-1}B + \frac{n(n-1)}{2}\lambda^{n-2}B^2 + \dots + B^n = \lambda^n E + n\lambda^{n-1}B + \frac{n(n-1)}{2}\lambda^{n-2}B^2$$

$$= \begin{pmatrix} \lambda^n & 0 & 0 \\ 0 & \lambda^n & 0 \\ 0 & 0 & \lambda^n \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} 0 & n\lambda^{n-1} & 0 \\ 0 & 0 & n\lambda^{n-1} \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} 0 & 0 & \frac{n(n-1)}{2}\lambda^{n-2} \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \lambda^n & n\lambda^{n-1} & \frac{n(n-1)}{2}\lambda^{n-2} \\ 0 & \lambda^n & n\lambda^{n-1} \\ 0 & 0 & \lambda^n \end{pmatrix}$$

注 当  $A, B$  为同阶方阵, 且  $A$  与  $B$  可交换时, 则成立

$(A+B)^n = A^n + C_n^1 A^{n-1}B + C_n^2 A^{n-2}B^2 + \dots + B^n$ 。但若  $AB \neq BA$ , 此式一般不成立。解

一是归纳法。解二是把  $A$  分解成两个可交换矩阵的和, 且两个新矩阵的  $n$  次幂

都易计算, 然后用二项式展开定理求出结果,  $B^k = 0 (k \geq 3)$  是重要的。除了这两种

方法外, 还有递推法或利用相似对角化来求方阵的幂。(见下例)。

例 已知  $A = \begin{pmatrix} 1 & -1 & -1 & -1 \\ -1 & 1 & -1 & -1 \\ -1 & -1 & 1 & -1 \\ -1 & -1 & -1 & 1 \end{pmatrix}$ , 求  $A^k$ 。

解一 (递推法) 因为  $A^2 = AA = \begin{pmatrix} 4 & & & \\ & 4 & & \\ & & 4 & \\ & & & 4 \end{pmatrix} = 2^2 E, A^3 = A^2 A = 2^2 EA = 2^2 A$

所以, 当  $k$  为偶数时,  $A^k = (A^2)^{\frac{k}{2}} = (2^2 E)^{\frac{k}{2}} = 2^k E$

当  $k$  为奇数时,  $A^k = A^{k-1}A = (2^{k-1}E)A = 2^{k-1}A$ 。

解二 对矩阵  $A$  有  $P^{-1}AP = \Delta$  其中

$$P = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 \\ 1 & -1 & 0 & 0 \\ 1 & 0 & -1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 & -1 \end{pmatrix}, \Delta = \begin{pmatrix} -2 & & & \\ & 2 & & \\ & & 2 & \\ & & & 2 \end{pmatrix}. \text{ 因而 } A = P\Delta P^{-1}, \text{ 于是}$$

$$A^k = P\Delta^k P^{-1} = \frac{1}{4} \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 \\ 1 & -1 & 0 & 0 \\ 1 & 0 & -1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 & -1 \end{pmatrix} \times \begin{pmatrix} (-2)^k & & & \\ & 2^k & & \\ & & 2^k & \\ & & & 2^k \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 \\ 1 & -3 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & -3 & 1 \\ 1 & 1 & 1 & -3 \end{pmatrix}$$

$$= \begin{pmatrix} 3+(-1)^k & (-1)^k-1 & (-1)^k-1 & (-1)^k-1 \\ (-1)^k-1 & 3+(-1)^k & (-1)^k-1 & (-1)^k-1 \\ (-1)^k-1 & (-1)^k-1 & 3+(-1)^k & (-1)^k-1 \\ (-1)^k-1 & (-1)^k-1 & (-1)^k-1 & 3+(-1)^k \end{pmatrix} = \begin{cases} 2^k E, k \text{ 为偶数;} \\ 2^{k-1} A, k \text{ 为奇数.} \end{cases}$$

**例** 设矩阵  $A = (a_{ij})_{m \times n}$ , 若对任意  $n$  维列向量  $x$ , 均有  $Ax = 0$ , 试证:  $A = 0$ .

**证** 对  $x = e_j = (0, \dots, 0, 1, 0, \dots, 0)^T$  (这里第  $j$  个分量为 1, 其余全为零,  $j = 1, 2, \dots, n$ ). 由题设条件, 有  $Ae_j = 0 (j = 1, 2, \dots, n)$ .

$$\text{由乘法, 上式即 } \begin{pmatrix} a_{1j} \\ a_{2j} \\ \dots \\ a_{mj} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} (j = 1, 2, \dots, n) \quad \text{故有 } a_{ij} = 0 (i = 1, 2, \dots, m; j = 1, 2, \dots, n)$$

此即  $A = 0$ .

**注** 凡涉及任意  $n$  维向量的问题, 一般总可以取  $n$  维向量中一组特殊的向量  $e_1, e_2, \dots, e_n$  来加以讨论。

**例** 设  $A$  为  $n$  阶对称矩阵,  $B$  为  $n$  阶反对称矩阵, 证明:  $AB$  为反对称矩阵当且仅当  $AB = BA$ .

**证** 由题设条件有  $A^T = A, B^T = -B$ . 所以  $AB$  为反对称矩阵  
 $\Leftrightarrow (AB)^T = -AB \Leftrightarrow B^T A^T = -AB \Leftrightarrow (-B)A = -AB \Leftrightarrow BA = AB$ .

**注** 对称矩阵和反对称矩阵是两种重要的特殊方阵, 尤其是对称矩阵, 应熟悉它们的定义和性质. 例如对称矩阵的和、数乘、幂、逆矩阵都还是对称矩阵, 但对称矩阵的乘积未必是对称。

## 2、求方阵的行列式

**例** 设 4 阶方阵  $A = (\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3, \beta), B = (\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3, \gamma)$  其中  $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3, \beta, \gamma$  均为 4 维向量. 已知  $|A| = 1, |B| = 4$ , 求  $|3A - B|$ .

解

$$\begin{aligned} |3A - B| &= |3(\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3, \beta) - (\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3, \gamma)| = |2\alpha_1, 2\alpha_2, 2\alpha_3, 3\beta - \gamma| \\ &\stackrel{c_1 \div 2, c_2 \div 2}{=} \\ &\stackrel{c_3 \div 2}{=} 8|\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3, 3\beta - \gamma| = 8(|\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3, 3\beta| - |\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3, \gamma|) \\ &= 8(3|A| - |B|) = -8. \end{aligned}$$

注 若  $|3A - B| = |3A| - |B| = 3|A| - |B|$ , 这是错误的。

例 设  $A$  是  $n$  阶方阵, 且满足  $AA^T = E, |A| = -1$ , 证明  $|E + A| = 0$ 。

分析 行列式的值是一个数, 要证  $|E + A| = 0$ , 只需证明  $|A + B| = -|A + B|$ 。

$$\begin{aligned} \text{证} \quad |E + A| &= |AA^T + A| = |A(A^T + E)| = |A||A^T + E| \\ &= |A|(A + E)^T = |A||E + A| = -|E + A| \end{aligned} \quad \text{于是 } |E + A| = 0$$

### 3、逆矩阵的计算与证明题

求方阵的逆矩阵时, 阶数较低的用伴随矩阵法; 阶数较高低的用初等变换法。对某些较简单的分块矩阵, 也可用分块矩阵的求逆公式。

证明矩阵可逆时常用三种方法:

(1) 利用充要条件:  $|A| \neq 0$ ; (2) 利用推论 (对抽象矩阵):  $AB = E$  (3)

利用反证法。

$$\text{例 设矩阵 } A = \begin{pmatrix} 1 & -1 & 1 & -1 \\ 1 & 1 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & -1 & -1 \\ 0 & 0 & -1 & 1 \end{pmatrix}, \text{ 用分块矩阵求 } A^{-1}.$$

$$\text{解 把矩阵 } A \text{ 分块为 } \begin{pmatrix} 1 & -1 & \vdots & 1 & -1 \\ 1 & 1 & \vdots & 1 & 1 \\ \dots & \dots & \vdots & \dots & \dots \\ 0 & 0 & \vdots & -1 & -1 \\ 0 & 0 & \vdots & -1 & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} A_1 & C_1 \\ 0 & B_1 \end{pmatrix}, \text{ 其中}$$

$$A_1 = \begin{pmatrix} 1 & -1 \\ 1 & 1 \end{pmatrix}, C_1 = \begin{pmatrix} 1 & -1 \\ 1 & 1 \end{pmatrix}, B_1 = \begin{pmatrix} -1 & -1 \\ -1 & 1 \end{pmatrix}, \text{ 可知 } A_1, B_1, C_1 \text{ 均可逆, 且}$$

$$A_1^{-1} = \begin{pmatrix} \frac{1}{2} & \frac{1}{2} \\ -\frac{1}{2} & \frac{1}{2} \end{pmatrix}, B_1^{-1} = \begin{pmatrix} -\frac{1}{2} & -\frac{1}{2} \\ -\frac{1}{2} & \frac{1}{2} \end{pmatrix}.$$

$$, \text{ 又 } -A_1^{-1}C_1B_1^{-1} = -\begin{pmatrix} \frac{1}{2} & \frac{1}{2} \\ -\frac{1}{2} & \frac{1}{2} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & -1 \\ 1 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} -\frac{1}{2} & -\frac{1}{2} \\ -\frac{1}{2} & \frac{1}{2} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \frac{1}{2} & \frac{1}{2} \\ \frac{1}{2} & -\frac{1}{2} \end{pmatrix}, \text{ 于是}$$

$$A^{-1} = \begin{pmatrix} A_1 & C_1 \\ 0 & B_1 \end{pmatrix}^{-1} = \begin{pmatrix} A_1^{-1} & -A_1^{-1}C_1B_1^{-1} \\ 0 & B_1^{-1} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \frac{1}{2} & \frac{1}{2} & \frac{1}{2} & \frac{1}{2} \\ -\frac{1}{2} & \frac{1}{2} & \frac{1}{2} & -\frac{1}{2} \\ 0 & 0 & -\frac{1}{2} & -\frac{1}{2} \\ 0 & 0 & -\frac{1}{2} & \frac{1}{2} \end{pmatrix}.$$

**例** 已知  $A$  是元素都为 1 的  $n$  阶矩阵 ( $n \geq 2$ ), 证明:  $(E - A)^{-1} = E - \frac{1}{n-1}A$ .

**证** 由  $(E - A)(E - \frac{1}{n-1}A) = E - \frac{1}{n-1}A - A + \frac{1}{n-1}A^2$ , 而

$$A^2 = \begin{pmatrix} 1 & 1 & \dots & 1 \\ 1 & 1 & \dots & 1 \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ 1 & 1 & \dots & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 1 & \dots & 1 \\ 1 & 1 & \dots & 1 \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ 1 & 1 & \dots & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} n & n & \dots & n \\ n & n & \dots & n \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ n & n & \dots & n \end{pmatrix} = nA, \text{ 所以}$$

$$(E - A)(E - \frac{1}{n-1}A) = E - \frac{1}{n-1}A - A + \frac{1}{n-1}A = E - (\frac{1}{n-1} + 1 - \frac{n}{n-1})A = E,$$

故  $(E - A)^{-1} = E - \frac{1}{n-1}A$ .

**注** 由逆矩阵的性质, 要验证  $B$  是方阵  $A$  的逆矩阵时, 只需验证 " $AB = E$ " 和 " $BA = E$ " 两者中的一个就可以。

**例** 已知  $AP = PB$ , 其中  $B = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & -1 \end{pmatrix}, P = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 2 & -1 & 0 \\ 2 & 1 & 1 \end{pmatrix}$ . 求  $A$  及  $A^5$ .

**解** 因为  $|P| = -1 \neq 0$ , 所以矩阵  $P$  可逆, 于是由  $AP = PB$  得  $A = PBP^{-1}$ , 又

$$P^{-1} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 2 & -1 & 0 \\ -4 & 1 & 1 \end{pmatrix} \text{ 故 } A = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 2 & -1 & 0 \\ 2 & 1 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & -1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 2 & -1 & 0 \\ -4 & 1 & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 2 & 0 & 0 \\ 6 & -1 & -1 \end{pmatrix}$$

又  $A^5 = (PBP^{-1})^5 = (PBP^{-1})(PBP^{-1})\dots(PBP^{-1}) = PB^5P^{-1}$ , 由于  $B^2 = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$



$$\text{所以 } B^5 = B^4 B = (B^2)^2 B = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}^2 \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & -1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & -1 \end{pmatrix} = B$$

故  $A^5 = PBP^{-1} = A$ 。

例 设  $A^3 = 2E$ ，证明  $A+2E$  可逆，并求  $(A+2E)^{-1}$ 。

解 由  $A^3 = 2E$ ，可得  $A^3 + 8E = 10E$ ，即  $A^3 + (2E)^3 = 10E$ ，注意到  $A$  与  $2E$  可交换，故有  $(A+2E)(A^2 - 2A + 4E) = 10E$ 。由此可知  $A+2E$  可逆，且  $(A+2E)^{-1} = \frac{1}{10}(A^2 - 2A + 4E)$ 。

#### 4、与伴随矩阵有关的计算或证明题

例 证明下列命题：

(1) 若  $A, B$  为同阶可逆矩阵，则  $(AB)^* = (BA)^*$ 。(2) 若  $A$  可逆，则  $A^*$  可逆且  $(A^*)^{-1} = (A^{-1})^*$ 。(3) 若  $AA^T = E$ ，则  $(A^*)^T = (A^*)^{-1}$ 。

解 (1) 因为  $A, B$  同阶可逆矩阵，所以  $|AB| = |A||B| \neq 0$ ，即  $AB$  可逆，从而，

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

于是，

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

(2) 因为  $A$  可逆，所以由 (1) 可得  $A^*(A^{-1})^* = (A^{-1}A)^* = E^* = |E|E^{-1} = E$ ，即  $A^*$  可逆，且  $(A^*)^{-1} = (A^{-1})^*$ 。

(3) 由  $AA^T = E$ ，可知  $A$  可逆，且  $A^{-1} = A^T$ 。所以由 (2) 可得

$$(A^*)^{-1} = (A^{-1})^* = (A^T)^* = |A^T|(A^T)^{-1} = |A|(A^{-1})^T = |A|\left(\frac{1}{|A|}A^*\right)^T = (A^*)^T。$$

注  $n$  阶方阵  $A$ ，总有相应的伴随矩阵  $A^*$ ，并不依赖于  $A$  的可逆性。

例 设  $A$  为 3 阶方阵， $A^*$  为其伴随矩阵，且  $|A| = \frac{1}{2}$ ，求  $|(3A)^{-1} - 2A^*|$  的值。

解一 因为  $(3A)^{-1} = \frac{1}{3}A^{-1}$ ， $A^* = |A|A^{-1} = \frac{1}{2}A^{-1}$ ，

$$\text{所以 } |(3A)^{-1} - 2A^*| = \left| \frac{1}{3}A^{-1} - 2\left(\frac{1}{2}A^{-1}\right) \right| = \left| -\frac{2}{3}A^{-1} \right| = \left(-\frac{2}{3}\right)^3 |A^{-1}| = \left(-\frac{2}{3}\right)^3 \frac{1}{|A|} = -\frac{16}{27}.$$

$$\text{解二 由 } A^{-1} = \frac{1}{|A|}A^* = 2A^*, |A^*| = |A|^{3-1} = \frac{1}{4},$$

$$\text{所以 } |(3A)^{-1} - 2A^*| = \left| \frac{1}{3}A^{-1} - 2A^* \right| = \left| -\frac{4}{3}A^* \right| = \left(-\frac{4}{3}\right)^3 |A^*| = \left(-\frac{4}{3}\right)^3 \times \frac{1}{4} = -\frac{16}{27}$$

### 5、解矩阵方程

例 设矩阵  $A = \begin{pmatrix} 1 & 1 & -1 \\ -1 & 1 & 1 \\ 1 & -1 & 1 \end{pmatrix}$ , 求矩阵  $X$ , 使  $A^*X = A^{-1} + 2X$ , 其中  $A^*$  是  $A$  的

伴随矩阵。

分析 在矩阵方程中既出现  $A^*$ , 有出现  $A^{-1}$ , 显然要利用  $A^*$  与  $A$  的关系。

解 由题设  $A^*X = A^{-1} + 2X$ , 两边左乘  $A$ , 得到  $|A|X = E + 2AX$ 。(1)

由于  $|A| = 4$ , 故方程 (1) 即为  $4X = E + 2AX$ , 移项及提出  $X$ , 得  $(4E - 2A)X = E$ 。

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

例 设 3 阶方阵  $A, B$  满足  $A^{-1}BA = 6A + BA$ , 其中  $A = \begin{pmatrix} \frac{1}{3} & 0 & 0 \\ 0 & \frac{1}{4} & 0 \\ 0 & 0 & \frac{1}{7} \end{pmatrix}$ , 求矩阵  $B$ 。

解 由题设  $A^{-1}BA = 6A + BA$ , 两端右乘  $A^{-1}$ , 得  $A^{-1}B = 6E + B$ 。经移项并提

取  $B$ , 得到  $(A^{-1} - E)B = 6E$ 。由  $A^{-1} - E = \begin{pmatrix} 3 & 0 & 0 \\ 0 & 4 & 0 \\ 0 & 0 & 7 \end{pmatrix} - E = \begin{pmatrix} 2 & 0 & 0 \\ 0 & 3 & 0 \\ 0 & 0 & 6 \end{pmatrix}$ , 显然,  $A^{-1} - E$

可逆, 且  $(A^{-1} - E)^{-1} = \begin{pmatrix} \frac{1}{2} & 0 & 0 \\ 0 & \frac{1}{3} & 0 \\ 0 & 0 & \frac{1}{6} \end{pmatrix}$ , 所以  $B = 6(A^{-1} - E)^{-1} = \begin{pmatrix} 3 & 0 & 0 \\ 0 & 2 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$ 。

## 6、分块矩阵

例 设分块矩阵  $W = \begin{pmatrix} A & B \\ C & D \end{pmatrix}$ , 其中  $A, B, C, D$  均为  $n$  阶矩阵, 且  $A$  可逆。证

明: (1)  $\begin{vmatrix} A & B \\ C & D \end{vmatrix} = |A||D - CA^{-1}B|$ ; (2) 若  $AC = CA$ , 则  $\begin{vmatrix} A & B \\ C & D \end{vmatrix} = |AD - CB|$ 。

分析 由上三角分块矩阵的行列式等于主对角线上个子块行列式的乘积, 设法将  $W$  化成上三角分块矩阵。

解 (1) 由  $A$  可逆, 作  $\begin{pmatrix} E & 0 \\ -CA^{-1} & E \end{pmatrix} \begin{pmatrix} A & B \\ C & D \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} A & B \\ 0 & D - CA^{-1}B \end{pmatrix}$ , 两端取行

列式得到  $|W| = |A||D - CA^{-1}B|$ 。

(2) 由矩阵乘积的行列式等于矩阵行列式的乘积, 再利用  $AC = CA$ , 得

$$\begin{vmatrix} A & B \\ C & D \end{vmatrix} = |A||D - CA^{-1}B| = |AD - ACA^{-1}B| = |AD - CAA^{-1}B| = |AD - CB|。$$