线性代数 Linear Algebra

刘鹏

复旦大学通信科学与工程系 光华楼东主楼1109 Tel: 65100226 pliu@fudan.edu.cn

P. 95-7

设 $A = [a_{ij}]_{n \times s}$, $B = [b_{ij}]_{s \times m}$, $AB = [c_{ij}]_{n \times m}$, $a = [1, 1, \dots, 1]^T$, 且A与B的各行元素之和都等于1. 求证:

- (1) $A a_{s \times 1} = a_{n \times 1}$,
- (2) AB的各行元素之和都等于1.

P. 43-16 用数学归纳法证明行列式 $(\alpha \neq \beta)$

$$\left| \mathbf{A} \right|_{n} = \begin{vmatrix} \alpha + \beta & \alpha \beta & 0 & \cdots & 0 & 0 \\ 1 & \alpha + \beta & \alpha \beta & \cdots & 0 & 0 \\ 0 & 1 & \alpha + \beta & \cdots & 0 & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & \cdots & \alpha + \beta & \alpha \beta \\ 0 & 0 & 0 & \cdots & 1 & \alpha + \beta \end{vmatrix} = \frac{\alpha^{n+1} - \beta^{n+1}}{\alpha - \beta}$$

证明:取|A|的第一行展开,得递推式

$$\begin{vmatrix} A |_{n} = (\alpha + \beta) \cdot |A|_{n-1} - \alpha\beta \cdot |A|_{n-2} \\ |A|_{n} - \alpha |A|_{n-1} = \beta \cdot (|A|_{n-1} - \alpha \cdot |A|_{n-2}) \\ \mathbb{R}_{n} = \beta \cdot \mathbb{R}_{n-1} \end{vmatrix}$$
又 :
$$\begin{vmatrix} A |_{1} = (\alpha + \beta), & |A|_{2} = \alpha^{2} + \alpha\beta + \beta^{2} \\ |A|_{2} - \alpha |A|_{1} = \beta^{2} \\ \beta \cdot |A|_{2} - \alpha |A|_{1} \end{vmatrix} = \beta^{2}$$

$$\beta \cdot |A|_{2} - \alpha |A|_{1} = |A|_{3} - \alpha |A|_{2}$$
 (1)
(1)两边同乘 β :
$$\beta^{2}(|A|_{2} - \alpha |A|_{1}) = \beta \cdot |A|_{2} - \alpha |A|_{2} = |A|_{2} - \alpha |A|_{2}$$

$$\beta^{2}(\left|A\right|_{2} - \alpha\left|A\right|_{1}) = \beta \left(\left|A\right|_{3} - \alpha\left|A\right|_{2}\right) = \left|A\right|_{4} - \alpha\left|A\right|_{3}$$

$$\left|\mathbf{A}\right|_2 - \boldsymbol{\alpha}\left|\mathbf{A}\right|_1 = \boldsymbol{\beta}^2$$

$$\beta^{4} = \beta \left(\left| \mathbf{A} \right|_{3} - \alpha \left| \mathbf{A} \right|_{2} \right) = \left| \mathbf{A} \right|_{4} - \alpha \left| \mathbf{A} \right|_{3}$$

$$\vdots$$

$$\beta^{n} = \left| \mathbf{A} \right|_{n} - \alpha \left| \mathbf{A} \right|_{n-1} \tag{1}$$

同理由:
$$\left| A \right|_n = (\alpha + \beta) \cdot \left| A \right|_{n-1} - \alpha \beta \cdot \left| A \right|_{n-2}$$

$$|A|_{n} - \beta |A|_{n-1} = \alpha \cdot (|A|_{n-1} - \beta \cdot |A|_{n-2})$$

$$\vdots$$

$$\alpha^{n} = |\mathbf{A}|_{n} - \beta |\mathbf{A}|_{n-1} \tag{2}$$

(1)和(2)联立求解即证

$$\alpha = \beta$$
 ?

§ 2.1 矩阵的概念

定义2.1: 数域 F 中的 $m \times n$ 个数排成的 m 行 n 列的

矩形数表

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

称为数域 F 上的一个 m 行 n 列 矩阵(matrix),简称矩阵. 这 $m \times n$ 个数叫做矩阵的元素(element),其中 a_{ii} 表示第 i 行第 j 列的元素。

§ 2.2 矩阵的代数运算(矩阵代数)

矩阵的加减法与数量乘法

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

$$kA = Ak = [ka_{ij}]_{m \times n} = \begin{bmatrix} ka_{11} & ka_{12} & \cdots & ka_{1n} \\ ka_{21} & ka_{22} & \cdots & ka_{2n} \\ \cdots & \cdots & \cdots \\ ka_{m1} & ka_{m2} & \cdots & ka_{mn} \end{bmatrix}$$

二、矩阵的乘法

定义2.5: 设 $A = [a_{ij}]_{m \times l}, B = [b_{ij}]_{l \times n_j}$ 则A与B的乘积定义为 $C = AB = [c_{ij}]_{m \times n}$,其元素

$$c_{ij} = \sum_{k=1}^{l} a_{ik} b_{kj} = a_{i1} b_{1j} + a_{i2} b_{2j} + \dots + a_{il} b_{lj}$$

$$(i=1, 2, \dots, m; j=1, 2, \dots, n)$$

> 可视作行向量与列向量逐一点积。

⇒ 矩阵乘积能否定义成列向量乘行向量的形式?

例:

$$AB = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 3 \\ 2 & 1 & -1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} -1 & 1 & 4 \\ 3 & -2 & 1 \\ 0 & 0 & 2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -1 & 1 & 10 \\ 1 & 0 & 7 \end{bmatrix}$$

$$AB = \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} -1 & 1 & 4 \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 3 & -2 & 1 \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} 3 \\ -1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 0 & 0 & 2 \end{bmatrix}$$

$$AB = \begin{bmatrix} -1 & 1 & 4 \\ -2 & 2 & 8 \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 3 & -2 & 1 \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} 0 & 0 & 6 \\ 0 & 0 & -2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -1 & 1 & 10 \\ 1 & 0 & 7 \end{bmatrix}$$

☑ 矩阵乘积可以定义成列向量乘行向量的形式.

向量的标量积(scalar product)或内积(inner product)

[
$$x_1$$
 x_2 \cdots x_n] $\begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_n \end{bmatrix}$ $= x_1 y_1 + x_2 y_2 + \cdots + x_n y_n = \sum_{i=1}^n x_i y_i$

- ▶内积是常见运算,结果是一个标量,如矩阵乘积的每个元素。
- Mapping a large space onto a small space, $R^n \rightarrow R$ (two vectors \rightarrow a number). Hence inner.

▶向量的外积(outer product): 列向量乘以行向量

$$\begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_m \end{bmatrix} \begin{bmatrix} y_1 & y_2 & \cdots & y_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} x_1 y_1 & x_1 y_2 & \cdots & x_1 y_n \\ x_2 y_1 & x_2 y_2 & \cdots & x_2 y_n \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ x_m y_1 & x_m y_2 & \cdots & x_m y_n \end{bmatrix}$$

- > 两向量外积的结果是一个矩阵
- Mapping a large space onto a much larger space, $R^n \rightarrow R^{n*n}$. Hence outer.
- > 外积不满足结合律、交换律
- > 矩阵乘积=外积之和: 外积展开 ->信息检索, 图形处理。

定理2.1: 两个 n 阶方阵乘积的行列式等于两个方阵 行列式的乘积。即若 A, B 都是 n 阶方阵,则

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

补充到第一章:

行列式性质

证明: 设 $A = [a_{ij}]_{n \times n}$, $B = [b_{ij}]_{n \times n}$, $AB = C = [c_{ij}]_{n \times n}$

- ▶ 考虑 2n 阶行列式 |D|=
- ▶ 根据拉普拉斯定理, 按前 n 行展开,得

$$|D| = |A||B|$$

 a_{11} a_{12} \cdots a_{1n} 0 0 \cdots 0

▶ 利用行列式性质,又可得

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

$$|D| = \frac{C_{n+j} + \sum_{i=1}^{n} b_{ij} C_i}{j = 1, 2, \dots, n}$$

$$= \begin{vmatrix} c_{11} & c_{12} & \cdots & c_{1n} \\ c_{21} & c_{22} & \cdots & c_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ c_{n1} & c_{n2} & \cdots & c_{nn} \end{vmatrix}$$

$$= \begin{vmatrix} c_{11} & c_{12} & \cdots & c_{1n} \\ c_{21} & c_{22} & \cdots & c_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ c_{n1} & c_{n2} & \cdots & c_{nn} \end{vmatrix} \cdot (-1)^{1+2+\cdots+n+(n+1)+\cdots+2n} \cdot \begin{vmatrix} -1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & -1 & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & -1 \end{vmatrix}$$

$$= |C|(-1)^{(2n+1)n}(-1)^n = |C|(-1)^{2n^2+n+n} = |C|, \quad \text{FFU}: |AB| = |A||B|.$$

例如:
$$A = \begin{pmatrix} 1 & -2 \\ 3 & 4 \end{pmatrix}$$
, $B = \begin{pmatrix} 1 & -1 \\ 1 & 2 \end{pmatrix}$
$$AB = \begin{pmatrix} -1 & -5 \\ 7 & 5 \end{pmatrix}$$
, 有 $|AB| = \begin{vmatrix} -1 & -5 \\ 7 & 5 \end{vmatrix} = 30$

$$|A| = \begin{vmatrix} 1 & -2 \\ 3 & 4 \end{vmatrix} = 10, \quad |B| = \begin{vmatrix} 1 & -1 \\ 1 & 2 \end{vmatrix} = 3$$

所以
$$|AB| = |A||B|$$

推论: 若 A_1, A_2, \ldots, A_k 都是 n 阶<u>方阵</u>,则

$$|A_1 A_2 \cdots A_k| = |A_1| |A_2| \cdots |A_k| \qquad |A m| = |A| m$$

三、矩阵的转置

定义2.6: 设 $A = [a_{ij}]_{m \times n_j}$ 把A的行和列依次互换得到的 n_{xm} 阶矩阵称为 A 的转置矩阵(transposed matrix),记作 A^T

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

· 转置矩阵就是把A的行换成同序号的列得到的一个新矩阵。

例如,矩阵
$$A = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 3 & 1 & 0 \end{bmatrix}$$
 的转置矩阵为 $A^T = \begin{bmatrix} 1 & 3 \\ 2 & 1 \\ 3 & 0 \end{bmatrix}$

$$B = \begin{bmatrix} 7 \\ 8 \\ 9 \end{bmatrix} \qquad B^{T} = \begin{bmatrix} 7 & 8 & 9 \end{bmatrix}$$

性质 (矩阵的转置是一种运算)

(1)
$$(A^T)^T = A$$

(2)
$$(A + B)^T = A^T + B^T$$

(3)
$$(kA)^T = kA^T$$

$$(4) (AB)^T = B^T A^T$$

练习:
$$A = \begin{pmatrix} 1 & -1 & 2 \\ 2 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$
,

$$B = \begin{pmatrix} 2 & -1 & 0 \\ 1 & 1 & 3 \\ 4 & 2 & 1 \end{pmatrix} \quad \stackrel{\mathbf{R}}{\mathbf{R}} \quad (\mathbf{A} \, \mathbf{B})$$

$$\mathbf{A}B = \begin{pmatrix} 1 & -1 & 2 \\ 2 & 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 2 & -1 & 0 \\ 1 & 1 & 3 \\ 4 & 2 & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 9 & 2 & -1 \\ 8 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

$$(AB)^{T} = \begin{pmatrix} 9 & 8 \\ 2 & 0 \\ -1 & 1 \end{pmatrix}$$

第3:
$$A = \begin{pmatrix} 1 & -1 & 2 \\ 2 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$
, $B = \begin{pmatrix} 2 & -1 & 0 \\ 1 & 1 & 3 \\ 4 & 2 & 1 \end{pmatrix}$ **常** $(AB)^T$

$$AB = \begin{pmatrix} 1 & -1 & 2 \\ 2 & 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 2 & -1 & 0 \\ 1 & 1 & 3 \\ 4 & 2 & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 9 & 2 & -1 \\ 8 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

$$(AB)^T = \begin{pmatrix} 9 & 8 \\ 2 & 0 \\ -1 & 1 \end{pmatrix}$$

$$(AB)^T = \begin{pmatrix} 9 & 8 \\ 2 & 0 \\ -1 & 1 \end{pmatrix}$$

$$(AB)^T = \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 2 & 0 \\ -1 & 1 \end{pmatrix}$$

例: 设 n 阶矩阵 $A = [a_{ii}], B = [b_{ii}]$ 矩阵 A 与 B 的每列元 素的和都等于1, a为 n×1 矩阵, 且每个元素都等于1.

- (1) 计算 $\alpha^T A$, $\alpha^T B$
- (2) 证明矩阵 AB 每列之和都等于1.

解: 由己知
$$\alpha = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ \vdots \\ 1 \end{bmatrix}$$
 $\sum_{i=1}^{n} a_{ij} = 1, \ (\forall j=1,2,...,n)$ $\sum_{i=1}^{n} b_{ij} = 1, \ (\forall j=1,2,...,n)$

$$\alpha^{T} A = [1,1,\dots,1] \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \sum_{i=1}^{n} a_{i1}, \sum_{i=1}^{n} a_{i2}, \dots, \sum_{i=1}^{n} a_{in} \end{bmatrix} = [1,1,\dots,1] = \alpha^{T}$$
(2) 设 $AB = [\mathbf{c}_{ij}] \quad \alpha^{T} AB = \begin{bmatrix} \sum_{i=1}^{n} c_{i1}, \sum_{i=1}^{n} c_{i2}, \dots, \sum_{i=1}^{n} c_{in} \end{bmatrix}$
同理 $\alpha^{T} B = \alpha^{T}$

(2)
$$\mathcal{L} AB = [\mathbf{c}_{ij}]$$
 $\alpha^T AB = \sum_{i=1}^n c_{i1}, \sum_{i=1}^n c_{i2}, \dots, \sum_{i=1}^n c_{in}$

$$\alpha^T AB = (\alpha^T A)B = \alpha^T B = \alpha^T = [1, 1, \dots, 1]$$

$$\therefore \sum_{i=1}^{n} c_{ij} = 1 \quad (j = 1, 2, \dots, n).$$
 P52 矩阵乘法结合律

- □ 对称矩阵
- (1) 若方阵A满足 $A^T = A$,即 $a_{ji} = a_{ij}$,则称A为 对称矩阵。
- (2) 若方阵A满足 $A^T = -A$,即 $a_{ji} = -a_{ij}$,则称 A为反对称矩阵。这时 $a_{ii} = 0$ (i = 1, 2, ... n)

例如矩阵
$$\begin{bmatrix} 1 & 4 & -6 \\ 4 & 2 & 5 \\ -6 & 5 & 3 \end{bmatrix}$$

为对称矩阵, $A^T = A$

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

为反对称矩阵, $A^T = -A$, $a_{ii} = 0$

设A为任一方阵,证明: $A+A^T$ 为对称阵, $A-A^T$ 为反对称阵

证1: 写出A的具体形式...

证2:

$$(A + A^{T})^{T} = A^{T} + (A^{T})^{T} = A^{T} + A = A + A^{T}$$

$$(A - A^T)^T = A^T - (A^T)^T = A^T - A = -(A - A^T)$$

故 $A + A^T$ 为对称阵, $A - A^T$ 为反对称阵。

▶ 性质: 任一方阵都可表示成一个对称阵与反对称 阵之和:

 $A = \frac{1}{2}[(A + A^{T}) + (A - A^{T})]$

三、矩阵的乘幂与矩阵多项式

定义2.7: 设 A 是 n 阶矩阵, 称 k 个 A的乘积为 矩阵 A 的 k 次幂, 记作 A^k ,并规定

$$A^0 = E, \qquad A^k = \underbrace{AA\cdots A}_{k \uparrow A}$$

- k 只能是非负整数。
- 矩阵乘法满足结合律,所以<u>方阵</u>的幂满足 $A^k \cdot A^l = A^{k+l}, (A^k)^l = A^{kl},$
- ▶ 矩阵的乘法一般不适合交换律,所以<u>方阵</u>的幂

$$(AB)^k \neq A^k B^k$$

单位矩阵

$$E_n = \begin{pmatrix} 1 & & 0 \\ & 1 & \\ & \ddots & \\ 0 & & 1 \end{pmatrix}_{n \times n}$$

称为n阶单位矩阵,简记E

$$A_{m \times n} E_n = A_{m \times n}$$

$$E_n B_{n \times m} = B_{n \times m}$$

定义2.8: 设 A 是 n 阶矩阵

$$f(x) = a_0 + a_1 x + \dots + a_{m-1} x^{m-1} + a_m x^m$$

是x的一个多项式,A为任意方阵,则称

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

为矩阵A的多项式(polynomial of matrix A),记作 f(A).

- ▶ 显然, f(A)仍是一个 n 阶方阵
- ▶ f(A) 同时也是 A 的<u>函数</u>

矩阵多项式的性质

(1) 对于任意方阵A, 有 f(A)g(A) = g(A)f(A);

例如:
$$(A+E)(A-E) = (A-E)(A+E) = A^2 - E$$

例 已知
$$f(x) = 2 - 3x + x^2$$

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 2 \end{bmatrix}$$
 求 $f(A)$.

$$A^2 = \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 3 \\ 0 & 4 \end{bmatrix}$$

$$f(A) = 2E - 3A + A^{2}$$

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

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

□方阵的行列式

定义: 由n阶方阵A所有元素构成的行列式称为n阶方阵A的行列式

> n阶方阵行列式的运算满足下列运算律

(1)
$$|A^T| = |A|$$
 (2) $|kA| = k^n |A|$

例: 设
$$A = \begin{bmatrix} 3 & 0 & 5 \\ 4 & 1 & -2 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$
 求 $|2A|$ 。

$$|2A| = \begin{vmatrix} 6 & 0 & 10 \\ 8 & 2 & -4 \\ 0 & 0 & 2 \end{vmatrix} = 2^{3} \begin{vmatrix} 3 & 0 & 5 \\ 4 & 1 & -2 \\ 0 & 0 & 1 \end{vmatrix} = 8 \times 3 = 24$$

小结: 方阵的行列式

- (1) 方阵 A 对应的行列式应记为 |A |或 det (A)
- (2) $|kA| = k^n |A|$
- (3) |AB| = |A| |B|, |AB| = |BA|
- (4) $|A_1 A_2 ... A_k| = |A_1| |A_2| ... |A_k|$
- (5) $|A^T| = |A|$ $|A|^m = |A|^m$

▶归纳到第一章

❖ 布置习题 P96:

- 16. (2) \ (3)
- 17. (3)
- 18. 19.
- 21. (1) \ (2)

§ 2.3 可逆矩阵

- 逆矩阵的定义及可逆的充要条件
- ▶我们已定义了矩阵的加/减/乘/数乘运算, 矩阵能否作"除"法运算?
- ▶ 当数 $a \neq 0$ 时,我们有 $aa^{-1} = a^{-1}a = 1$,
- ▶ 在矩阵的运算中,单位阵 E 相当于数乘的 1
- ▶ 对于矩阵 A , 是否存在一个 A-1 使得

$$AA^{-1} = A^{-1}A = E$$
 ?

定义2.9: 设 A 是 n 阶矩阵, 若存在n 阶矩阵 B 使得

$$AB = BA = E$$

则称 B 是 A 的<u>逆矩阵</u> (inverse matrix)

称A是<u>可逆矩阵</u>(invertible matrix)或非奇异矩阵。

$$\checkmark$$
 记为 $B = A^{-1}$ 或 $A^{-1} = B$ $B = \frac{1}{A}$?

- > 因为一个数除以一张数表没有意义.
- 只有方阵才可能有逆阵

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

M:
$$A = \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 2 & 5 \end{pmatrix}$$
, $B = \begin{pmatrix} 5 & -2 \\ -2 & 1 \end{pmatrix}$

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

所以B是A的逆阵,同时A也是B的逆阵。

- □ 逆矩阵是唯一的
- ☑ 若矩阵A可逆,则逆矩阵唯一

反证法: 假设B, C 都是A的逆矩阵, 由定义

$$AB = BA = E$$
, $AC = CA = E$,

ightharpoonup 于是 B = BE = B(AC) = (BA)C = EC = C.

定义2.10: 设 $A = [a_{ij}]_{n \times n}$, A_{ij} 是|A|中元素 a_{ii} 的代 数余子式,则称矩阵

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

$$A^* = \begin{bmatrix} A_{11} & A_{21} & \vdots & A_{n1} \\ A_{12} & A_{22} & \vdots & A_{n2} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ A_{1n} & A_{2n} & \vdots & A_{nn} \end{bmatrix}$$

$$A^* = \begin{bmatrix} A_{11} & A_{21} & \vdots & A_{n1} \\ A_{12} & A_{22} & \vdots & A_{n2} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ A_{1n} & A_{2n} & \vdots & A_{nn} \end{bmatrix}$$

为矩阵 A 的 <u>伴随矩阵</u> (adjoint matrix)

记作 A* 或 adj A

伴随矩阵是 A 的代数余子式矩阵①的转置②

$$AA^* = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} A_{11} & A_{21} & \cdots & A_{n1} \\ A_{12} & A_{22} & \cdots & A_{n2} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ A_{1n} & A_{2n} & \cdots & A_{nn} \end{bmatrix}$$

 $\Rightarrow \quad \mathbf{B} \quad \mathbf{P30} \quad \mathbf{(4.7)} \quad \sum_{k=1}^{n} a_{ik} A_{jk} = \sum_{k=1}^{n} a_{ki} A_{kj} = \begin{cases} |A|, & (i=j) \\ 0, & (i\neq j) \end{cases}$

$$AA^* \stackrel{\checkmark}{=} A^*A \stackrel{=}{=} \begin{bmatrix} |A| \\ |A| \\ |A| \end{bmatrix} = |A|E \qquad 逆矩阵$$

▶ 归纳到第一章,代数余子式另一个用处

定理 2.2:方阵A可逆的<u>充要条件</u>是A为非奇异矩阵,即 $|A| \neq 0$,并且

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

证明: 先证必要性: 已知 A 可逆, 所以有 $AA^{-1}=E$

> 对等式两边取行列式,由定理 2.1, 得

▶ 再证明充分性: 已知 |A|≠0,由 A* A=A A* =|A|E

$$A\frac{A^*}{|A|} = \frac{A^*}{|A|}A = E$$

ightharpoonup 故A可逆,且 $A^{-1} = \frac{A^*}{|A|}$.

■ 推论: 如果AB = BA = E,则A,B互为逆阵,即

$$A^{-1} = B, B^{-1} = A$$

证明: 由AB = E, 得 $|A||B|=1 \neq 0$, 必有 $|A|\neq 0$, $|B|\neq 0$

▶ 故A、B均可逆,且

$$A^{-1} = A^{-1}E = A^{-1}(AB) = (A^{-1}A)B = EB = B,$$

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

■ 矩阵和它的逆矩阵相乘可以交换

$$A^{-1}A = AA^{-1} = E$$

逆矩阵的计算方法(1) — 求伴随矩阵

习题 16 (1): 求
$$A = \begin{bmatrix} a & b \\ c & d \end{bmatrix}$$
 的逆矩阵
$$(ad-bc \neq 0) .$$

解: 因为 $|A|=ad-bc\neq 0$

故A可逆,下面求矩阵每个元素的代数余子式

$$A_{11} = d$$
, $A_{12} = -c$, $A_{21} = -b$, $A_{22} = a$ $A^{-1} = \frac{A^*}{|A|}$

$$A^* = \begin{bmatrix} A_{11} & A_{21} \\ A_{12} & A_{22} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} d & -b \\ -c & a \end{bmatrix} \qquad A^{-1} = \frac{1}{ad - bc} \begin{bmatrix} d & -b \\ -c & a \end{bmatrix}$$

ightharpoonup可记住结论,计算时直接用: $A = \begin{pmatrix} 2 & -1 \\ 3 & 8 \end{pmatrix}$ $A^{-1} = \frac{1}{19} \begin{pmatrix} 8 & 1 \\ -3 & 2 \end{pmatrix}$

练习: 求方阵
$$A = \begin{bmatrix} a & 0 & 0 \\ 0 & b & 0 \\ 0 & 0 & c \end{bmatrix}$$
 的逆矩阵。

解: 因为
$$|A| = \begin{vmatrix} a & 0 & 0 \\ 0 & b & 0 \\ 0 & 0 & c \end{vmatrix} = abc$$

故当a, b, c全不为零时, A可逆,且 $A^{-1} = \frac{A^*}{|A|}$

$$A^* = \begin{bmatrix} A_{11} & A_{21} & A_{31} \\ A_{12} & A_{22} & A_{32} \\ A_{13} & A_{23} & A_{33} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} bc & 0 & 0 \\ 0 & ac & 0 \\ 0 & 0 & ab \end{bmatrix} \qquad A^{-1} = \begin{bmatrix} a^{-1} & 0 & 0 \\ 0 & b^{-1} & 0 \\ 0 & 0 & c^{-1} \end{bmatrix}$$

☑ 定理:对角阵的逆阵还是对角阵,其对角线元素 是原对角线元素的倒数。

例: 求方阵
$$A = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 2 & 2 & 1 \\ 3 & 4 & 3 \end{bmatrix}$$
 的逆矩阵。

解: 因
$$|A| = \begin{vmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 2 & 2 & 1 \\ 3 & 4 & 3 \end{vmatrix} = 2 \neq 0$$
,所以 A^{-1} 存在。

再求 A 中每个元素的代数余子式:

$$A_{11} = \begin{vmatrix} 2 & 1 \\ 4 & 3 \end{vmatrix} = 2, \qquad A_{12} = -\begin{vmatrix} 2 & 1 \\ 3 & 3 \end{vmatrix} = -3, \qquad A_{13} = \begin{vmatrix} 2 & 2 \\ 3 & 4 \end{vmatrix} = 2$$

$$A_{21} = -\begin{vmatrix} 2 & 3 \\ 4 & 3 \end{vmatrix} = 6, \qquad A_{22} = \begin{vmatrix} 1 & 3 \\ 3 & 3 \end{vmatrix} = -6, \qquad A_{23} = -\begin{vmatrix} 1 & 2 \\ 3 & 4 \end{vmatrix} = 2$$

$$A_{31} = \begin{vmatrix} 2 & 3 \\ 2 & 1 \end{vmatrix} = -4, \qquad A_{32} = -\begin{vmatrix} 1 & 3 \\ 2 & 1 \end{vmatrix} = 5, \qquad A_{33} = \begin{vmatrix} 1 & 2 \\ 2 & 2 \end{vmatrix} = -2,$$

$$A^* = \begin{bmatrix} A_{11} & A_{21} & \vdots & A_{n1} \\ A_{12} & A_{22} & \vdots & A_{n2} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ A_{1n} & A_{2n} & \vdots & A_{nn} \end{bmatrix} \qquad A^* = \begin{bmatrix} 2 & 6 & -4 \\ -3 & -6 & 5 \\ 2 & 2 & -2 \end{bmatrix}$$

$$|A| = \begin{vmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 2 & 2 & 1 \\ 3 & 4 & 3 \end{vmatrix} = 2$$

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

例: 用求逆阵的方法 解方程组

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

解:方程组简记为 AX = B

$$AX = B$$

其中
$$A = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 2 & 2 & 1 \\ 3 & 4 & 3 \end{bmatrix}$$
, $X = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix}$, $B = \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \\ 3 \end{bmatrix}$,

由于
$$|A|=2 \neq 0$$
, A可逆,故 $A^{-1}AX = A^{-1}B$

$$X = A^{-1}B = \begin{bmatrix} 1 & 3 & -2 \\ -3/2 & -3 & 5/2 \\ 1 & 1 & -1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \\ 3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -8 \\ 9 \\ -3 \end{bmatrix}$$

$$x_1 = -8, \quad x_2 = 9, \quad x_3 = -3.$$

解线性方程组的第二种方法

定理 1.5: (克莱姆法则) 若 n 阶线性方程组的系数行列

 $_{\mathrm{I}}$ 式 $_{\mathrm{I}}$ A $_{\mathrm{I}}$ \neq 0,则它有惟一解

$$x_1 = \frac{|A_1|}{|A|}, \quad x_2 = \frac{|A_2|}{|A|}, \quad \dots, \quad x_n = \frac{|A_n|}{|A|}.$$

$$X = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} = A^{-1}B = \frac{A^*}{|A|}B = \frac{1}{|A|} \begin{bmatrix} A_{11} & A_{21} & \vdots & A_{n1} \\ A_{12} & A_{22} & \vdots & A_{n2} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ A_{1n} & A_{2n} & \vdots & A_{nn} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_n \end{bmatrix}$$

$$\therefore x_1 = \frac{1}{|A|} \left[b_1 A_{11} + b_2 A_{21} + \dots + b_n A_{n1} \right] = \frac{|A_1|}{|A|}$$

$$x_{j} = \frac{1}{|A|} [b_{1}A_{1j} + b_{2}A_{2j} + \dots + b_{n}A_{nj}] = \frac{|A_{j}|}{|A|}, \dots$$

■说明

- ▶ 伴随矩阵类似于逆矩阵,如果矩阵可逆,那么它的逆矩阵和它的伴随矩阵差一个系数 | A | 。
- ▶ 但,即使矩阵不可逆,伴随矩阵<u>也仍然存在</u>。
- ▶ 伴随矩阵还有其它性质,如:
 adj (E) = E
 adj (A^T) = adj (A) ^T
 adj (AB) = adj (B) adj (A)
 adj (A-1) = adj (A) -1 = A/det(A)
 等等。

☑ 可逆矩阵的性质

▶ 设 A 可逆,有

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

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

▶归纳到第一章

(3) 若数 k ≠ 0
$$(kA)^{-1} = \frac{1}{k}A^{-1}$$

$$(kA)^{-1} = \frac{1}{k}A^{-1}$$

$$(4)(A^T)^{-1} = (A^{-1})^T$$

- (5)若A, B为同阶可逆矩阵,则 (AB) $^{-1}=B^{-1}A^{-1}$
- > (3)是(5)的特例。

(5) 若A, B为同阶可逆矩阵,则(AB) $^{-1} = B^{-1}A^{-1}$

证明: 由已知, $|A|\neq 0$, $|B|\neq 0$,

|AB|= |A||B| ≠0, 所以 AB 可逆.

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

= $AEA^{-1} = E$

所以
$$(AB)^{-1} = B^{-1}A^{-1}$$

推广: 若 A_1 , A_2 , ..., A_m 均为 n 阶可逆矩阵,则 $(A_1 \ A_2 \ ... \ A_m)^{-1} = A_m^{-1} \ ... \ A_2^{-1} \ A_1^{-1}$

若: $A_1 = A_2 \dots = A_m$. 则有 $(A^m)^{-1} = (A^{-1})^m$

练习: 解矩阵方程 $AX + E = A^2 + X$

其中:
$$A = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 1 \\ 0 & 2 & 0 \\ -1 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$
, E 为三阶单位矩阵

解:由 $AX+E=A^2+X$

$$AX-X=A^2-E$$

$$A - E = \begin{bmatrix} 0 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \\ -1 & 0 & 0 \end{bmatrix}, \qquad \triangleright A - E \text{ TI.}.$$

$$(A-E)X=(A-E)(A+E)$$

所以
$$(A-E)^{-1}(A-E)X = (A-E)^{-1}(A-E)(A+E)$$

$$X = A + E = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 1 \\ 0 & 2 & 0 \\ -1 & 0 & 1 \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

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