第二章 矩阵



§ 2.1 矩阵的基本概念

线性方程组

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

的系数可以排成行列的数表:

 a_{11} a_{12} \cdots a_{1n} a_{21} a_{22} \cdots a_{2n} \cdots \cdots \cdots a_{m1} a_{m2} \cdots a_{mn}

这种数表即称为矩阵。

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

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

叫做m行n列矩阵,简称 $m \times n$ 矩阵。其中 a_{ij} 称为该矩阵第i行第j列的元素。

元素均为实数的矩阵称为实矩阵,元素是复数的矩阵称为复矩阵。矩阵

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

也可以简记为
$$A = (a_{ij})_{m \times n} \quad \text{或} \quad A = (a_{ij})$$

4

m=n 时,称矩阵A为n阶方阵;

只有一行的矩阵 $A = (a_1 \ a_2 \ \cdots \ a_n)$

称为行矩阵,或行向量;为避免元素间的混淆,行矩阵也可记为

$$A = (a_1, a_2, \cdots, a_n)$$

只有一列矩阵

$$B = \begin{pmatrix} a_1 \\ a_2 \\ \dots \\ a_n \end{pmatrix}$$

称为列矩阵, 或列向量。

元素都是零的矩阵称为零矩阵, 记作0

$$\mathbf{0} = \begin{pmatrix} 0 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & 0 & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & 0 \end{pmatrix}$$

如果 $A = (a_{ij}), B = (b_{ij})$ 都是 $m \times n$ 矩阵,并且它们的对应元素相等,即 $a_{ij} = b_{ij}$ (i = 1, 2, ..., m, j = 1, 2, ..., n) 则称矩阵 A 与矩阵 B 相等,记作

$$A = B$$

在 n 阶 方 阵 中, 如 果 主 对 角 线 以 下 的 元素 全 为 零,即

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ 0 & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \dots & \dots & \dots \\ 0 & 0 & \dots & a_{nn} \end{pmatrix}$$

则称为上三角矩阵。

在n阶方阵中,如果主对角线以上的元素全为零,即

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & 0 & \dots & 0 \\ a_{21} & a_{22} & \dots & 0 \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ a_{n1} & a_{n2} & \dots & a_{nn} \end{pmatrix}$$

则称为下三角矩阵。

在 n 阶 方 阵 中,如果主对角线以外的元素全为零,即

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & & & \\ & a_{22} & & \\ & & \ddots & \\ & & & a_{nn} \end{pmatrix}$$

则称为对角矩阵。

在n阶对角矩阵中,如果对角线上的元素全为1,记为E,则称

$$E = \begin{pmatrix} 1 & & & \\ & 1 & & \\ & & \ddots & \\ & & & 1 \end{pmatrix}$$

为单位矩阵。

矩阵与行列式的区别,矩阵是一个数表,而行列式则是一个数。

在许多实际问题中,经常遇到一组变量要用另一组变量线性表示如

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

这种从一组变量 x₁, x₂, …, x_n到另一组变量 y₁, y₂, …, y_m 的变换叫作线性变换。 线性变换与矩阵一一对应。上述线性变换对应矩阵

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

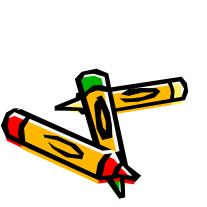
由矩阵A可写出上述线性变换。

例1线性变换

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

对应矩阵

$$E = \begin{pmatrix} 1 & & & \\ & 1 & & \\ & & \ddots & \\ & & & 1 \end{pmatrix}$$



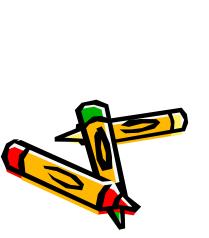


例2线性变换

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

对应矩阵

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





矩阵作为数表本身无运算含义,为使矩阵有广泛的应用。应赋予它某些运算。

§ 2.2 矩阵的运算

一、加法 定义 2. 设 *A* 与 *B* 都是 *m*×*n* 矩 阵:

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

则定义

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

并称它为矩阵A与矩阵B之和。

运算规律:(设A与B都是矩阵)

1) 交换律
$$A+B=B+A$$

2) 结合律
$$(A+B)+C=A+(B+C)$$

二、数乘

定义3. 数 λ 与矩阵A的乘积规定为

$$\lambda A = A\lambda$$

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

记作和或私

于是有

$$-A = (-1)A = (-a_{ij})_{m \times n}$$

称为-A的负矩阵,由此可定义矩阵的减法。

矩阵的减法定义为

$$A - B = A + (-1)B = (a_{ij} - b_{ij})_{m \times n}$$

运算规律:(设A,B均为 $m \times n$ 矩阵, λ 为数)

- $1 \qquad (\lambda \mu) A = \lambda(\mu A)$
- $2 \qquad (\lambda + \mu)A = \lambda A + \mu A$
- $3 \qquad \lambda(A+B) = \lambda A + \lambda B$

例1已知矩阵

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

则

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



三、乘法

定义4. 设A是一个 $m \times s$ 矩阵, B是一个 $s \times n$ 矩阵,

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1s} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2s} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{ms} \end{pmatrix}, \qquad B = \begin{pmatrix} b_{11} & b_{12} & \cdots & b_{1n} \\ b_{21} & b_{22} & \cdots & b_{2n} \\ \cdots & \cdots & \cdots \\ b_{s1} & b_{s2} & \cdots & b_{sn} \end{pmatrix}$$

规定A与B的乘积是一个 $m \times n$ 矩阵C,

$$C = \begin{pmatrix} c_{11} & c_{12} & \cdots & c_{1n} \\ c_{21} & c_{22} & \cdots & c_{2n} \\ \cdots & \cdots & \cdots \\ c_{m1} & c_{m2} & \cdots & c_{mn} \end{pmatrix}$$

其中

$$c_{ij} = a_{i1}b_{1j} + a_{i2}b_{2j} + \dots + a_{is}b_{sj} = \sum_{k=1}^{s} a_{ik}b_{kj}$$

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

记作C = AB, 并称A = B为可乘矩阵。

运算规律:(假定运算都是可以进行的)

$$1 \qquad (AB)C = A(BC)$$

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

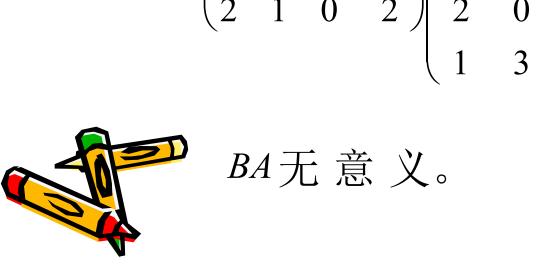
$$3 \qquad \lambda(AB) = (\lambda A)B = A(\lambda B)$$

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

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

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

$$AB = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 3 & -1 \\ 2 & 1 & 0 & 2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 4 & 1 & 0 \\ -1 & 1 & 3 \\ 2 & 0 & 1 \\ 1 & 3 & 4 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 9 & -2 & -1 \\ 9 & 9 & 11 \end{pmatrix}$$



设A为n阶方阵,则k(k为自然数) 个A的乘积称为A的k次幂,记作 即 A^k

$$A^k = AA \cdots A$$

幂满足运算规律:

1
$$A^k A^l = A^{k+l}$$

$$2 \quad (A^k)^l = A^{kl}$$

其中k,l为自然数。

例 3. 设

$$A = \begin{pmatrix} 2 & 1 \\ -4 & -2 \end{pmatrix}, \quad B = \begin{pmatrix} 3 & -1 \\ -6 & 2 \end{pmatrix}$$

$$\cancel{R}$$
 AB, BA, A^2 •

解:

$$AB = \begin{pmatrix} 2 & 1 \\ -4 & -2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 3 & -1 \\ -6 & 2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$$

$$BA = \begin{pmatrix} 3 & -1 \\ -6 & 2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 2 & 1 \\ -4 & -2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 10 & 5 \\ -20 & -10 \end{pmatrix}$$



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

本例中

1.
$$AB \neq BA$$

2.
$$A^2 = 0, A \neq 0$$

3.
$$AB = A^2, A \neq B$$

矩阵

$$egin{pmatrix} k & & & & \\ & \ddots & & \\ & & k \end{pmatrix}$$

称为数量矩阵。

例 4. 设

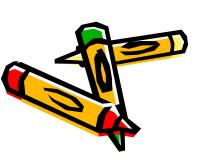
$$A = \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ -1 & -1 \end{pmatrix}$$

试求与 A 可交换的所有二阶方阵。

解: 设所求二阶方阵为

$$X = \begin{pmatrix} a & b \\ c & d \end{pmatrix}$$

则 AX = XA,即



$$\begin{pmatrix} 1 & 2 \\ -1 & -1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} a & b \\ c & d \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a & b \\ c & d \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ -1 & -1 \end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix} a+2c & b+2d \\ -a-c & -b-d \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a-b & 2a-b \\ c-d & 2c-d \end{pmatrix}$$

由矩阵相等的定义知:

$$a + 2c = a - b$$
, $b + 2d = 2a - b$
 $-a - c = c - d$, $-b - d = 2c - d$

即

$$b = -2c, d = a + 2c$$

所以

$$X = \begin{pmatrix} a & -2c \\ c & a+2c \end{pmatrix}$$

(其中 a, c 是 任 意 常 数)。

例 5. 设方阵A满足 $A^3 = 0$,则 $(E + A + A^2)(E - A) = E$

证明:

左 边 =
$$E(E-A) + A(E-A) + A^2(E-A)$$

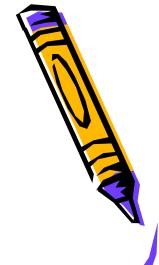
(右分配律)

$$= E - A + AE - A^2 + A^2E - A^3$$

(左分配律)

$$=E-A^3=E-0=E=右$$
 边





四、矩阵的转置

定义5. 把矩阵A的行列式互换所得的矩阵称为原矩阵A的转置矩阵,并记作 A^{T} 。即:若

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

则 A 的 转 置 矩 阵 A^{T} 为

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

若A为 $m \times n$ 矩阵,则 A^{T} 为 $n \times m$ 矩阵,而且A中第i行第j列元素在 A^{T} 中位于第j行第i列。

例如:

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 4 & 5 & 6 \end{pmatrix}$$

则

$$A^{\mathrm{T}} = \begin{pmatrix} 1 & 4 \\ 2 & 5 \\ 3 & 6 \end{pmatrix}$$

运算规律:

- 1) $(A^{T})^{T} = A;$
- **2)** $(A+B)^{T} = A^{T} + B^{T}$;
- 3) $(\lambda A)^{T} = \lambda A^{T}$, λ 是 数;
- $4) (AB)^{\mathrm{T}} = B^{\mathrm{T}} A^{\mathrm{T}}$

证明:只证(4)。设 $A = (a_{ij})_{m \times s}$, $B = (b_{ij})_{s \times n}$ 矩阵 $(AB)^{T}$ 和 $B^{T}A^{T}$ 都是 $n \times m$ 矩阵。

矩阵M的第i行第j列的元素记为 $[M]_{ij}$

由于

$$[(AB)^{\mathrm{T}}]_{ij} = [AB]_{ji} = \sum_{t=1}^{s} a_{jt} b_{ti} = \sum_{t=1}^{s} b_{ti} a_{jt}$$

即为 B^{T} 的第 i 行 $(b_{1i}, b_{2i}, ..., b_{ni})$ 与 A^{T} 的第 j 列 $(a_{j1}, a_{j2}, ..., a_{jn})^{T}$ 对应元素的乘积之和,即

$$[(AB)^{\mathrm{T}}]_{ij} = \sum_{t=1}^{S} b_{ti} a_{jt} = [B^{\mathrm{T}} A^{\mathrm{T}}]_{ij}$$

从而(4)成立。

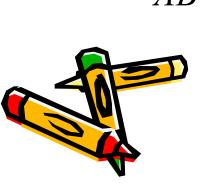
例 6. 设矩阵

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

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

解法 1

$$AB = \begin{pmatrix} 2 & 0 & -1 \\ 1 & 3 & 2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 7 & -1 \\ 4 & 2 & 3 \\ 2 & 0 & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 & 14 & -3 \\ 17 & 13 & 10 \end{pmatrix},$$



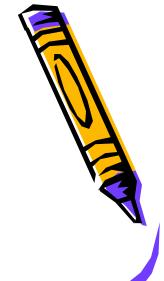
所以

$$(AB)^{\mathrm{T}} = \begin{pmatrix} 0 & 17 \\ 14 & 13 \\ -3 & 10 \end{pmatrix}$$

解法2

$$(AB)^{\mathrm{T}} = B^{\mathrm{T}} A^{\mathrm{T}} = \begin{pmatrix} 1 & 4 & 2 \\ 7 & 2 & 0 \\ -1 & 3 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 2 & 1 \\ 0 & 3 \\ -1 & 2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 & 17 \\ 14 & 13 \\ -3 & 10 \end{pmatrix}$$





性质(4)也可以推广为:

$$(A_1 A_2 \cdots A_k)^{\mathrm{T}} = A_k^{\mathrm{T}} A_{k-1}^{\mathrm{T}} \cdots A_2^{\mathrm{T}} A_1^{\mathrm{T}}$$

定义6. 设 A为一个n 阶方阵,若 $A = A^{T}$,

则称A为对称矩阵。若

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

则称 A 为 反 对 称 矩 阵。

 $A=(a_{ij})$ 为对称矩阵,则

 $A = A^{T}$ <==> $a_{ij} = a_{ji}$ i, j = 1,2,...,n 特点: 主对角线为对称轴。

显然,单位矩阵,对角矩阵,数量矩阵都是对称矩阵。两个对称矩阵的和差,对称矩阵与数相乘都是对称矩阵。

 $A = (a_{ij})$ 为反对称矩阵,则

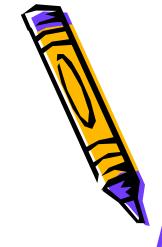
 $A = -A^{T}$ <==> $a_{ij} = -a_{ji}$ i, j = 1, 2, ..., n 特点: 主对角线上的元素全部为0。

例7 若方阵A为实对称矩阵,目 $A^2 = 0$ 。证明A = 0。

证明: 设 $A = (a_{ij})_{n \times n}$,由于 $A = A^{T}$

$$A^{2} = AA^{T} = \begin{pmatrix} a_{11} & \cdots & a_{1n} \\ \cdots & \cdots & \cdots \\ a_{i1} & \cdots & a_{in} \\ \cdots & \cdots & \cdots \\ a_{n1} & \cdots & a_{nn} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} a_{11} & \dots & a_{j1} & \dots & a_{n1} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ a_{1n} & \dots & a_{jn} & \dots & a_{nn} \end{pmatrix}$$

$$= \left(\sum_{k=1}^{n} a_{ik} a_{jk}\right)_{n \times n} = 0$$



由矩阵相等的定义得:

$$\sum_{k=1}^{n} a_{ik} a_{jk} = 0 (i, j = 1, 2, ..., n)$$

取
$$i = j$$
 则
$$\sum_{k=1}^{n} a_{ik}^{2} = 0 \quad (i=1,2,...,n)$$

$$a_{ik}$$
 $(i, k = 1, 2, ..., n)$ 均为实数,所以

$$a_{ik} = 0$$
 $(i, k = 1, 2, ..., n)$

$$\mathbb{A} = 0^{\circ}$$

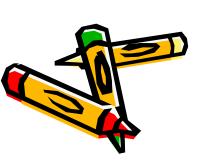
例8. 任一n 阶方阵C,都可以表示为一个对称矩阵与一个反对称矩阵与

证明:作方阵

$$A = \frac{1}{2}(C + C^{T}), \quad B = \frac{1}{2}(C - C^{T})$$

显然

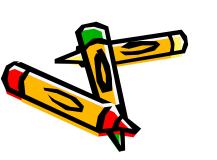
$$A = A^{\mathrm{T}}, \quad B = -B^{\mathrm{T}} \quad \Box \quad C = A + B$$



例9. 设列矩阵 $X = (x_1, x_2, ..., x_n)^T$ 满足 $X^TX = 1$, E 为单位矩阵, $H = E - 2XX^T$,证明 H 是对称矩阵, $HH_o^T = E$

证明: 由于

 $H^{\mathsf{T}} = (E - 2XX^{\mathsf{T}})^{\mathsf{T}} = E^{\mathsf{T}} - 2(XX^{\mathsf{T}})^{\mathsf{T}} = E - 2XX^{\mathsf{T}} = H$ 所以 H 是对称矩阵。



$$HH^{T} = H^{2} = (E - 2XX^{T})^{2}$$

$$= E - 4(XX^{T}) + 4(XX^{T})(XX^{T})$$

$$= E - 4XX^{T} + 4X(X^{T}X)X^{T}$$

由于

$$X^{T}X = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \dots \\ x_n \end{pmatrix} (x_1 \quad x_2 \quad \dots \quad x_n)$$
$$= x_1^2 + x_2^2 + \dots + x_n^2 = 1$$

所以

$$HH^{T} = E - 4XX^{T} + 4X(X^{T}X)X^{T}$$
$$= E - 4XX^{T} + 4XX^{T} = E$$

五、方阵的行列式

定义7. 设A为一个n 阶方阵,将其元素按原所在的位置构成的一个n 阶行列式称为方阵 A 的行列式,并记为 |A| 或 det(A)。

运算规律: (A,B为n阶方阵,k 为常数)

$$1) \quad |A^{\mathrm{T}}| = |A|$$

$$|kA| = k^n |A|$$

3)
$$|AB| = |A||B|$$

注: 对方阵而言,一般 $AB \neq BA$,

但总有|AB|=|BA|

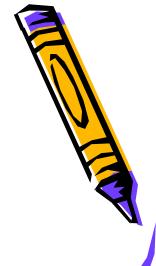
例 10 设矩阵

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

$$B = \begin{pmatrix} 2 & 5 \\ 3 & 4 \end{pmatrix}$$

求 |AB|





解法1由于

$$AB = \begin{pmatrix} 1 & 3 \\ 2 & -2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 2 & 5 \\ 3 & 4 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 11 & 17 \\ -2 & 2 \end{pmatrix}$$

解法2

$$|AB| = \begin{vmatrix} 1 & 3 & 2 & 5 \\ 2 & -2 & 3 & 4 \end{vmatrix} = (-8)(-7) = 56$$

 $|AB| = \begin{vmatrix} 11 & 17 \\ -2 & 2 \end{vmatrix} = 56$

例 11 设 A 为 n 阶 方 阵,满足且 $AA^{T} = E$ |A| = -1,求 |A + E|解由于

$$|A + E| = |A + AA^{T}| = |A(E + A^{T})|$$
$$= |A|E + A^{T}| = |A|(E + A)^{T}|$$
$$= -|E + A|$$

所以 2|A+E|=0 ,即 |A+E|=0



4

§ 2.3 逆矩阵

一、逆矩阵的概念 对于数,若 ab = ba = 1,则 $b = a^{-1}$ 。 定义8 设 A 为一个n 阶方阵,如果存在一个矩阵B,使 AB = BA = E

则 B 为 A 的 逆 矩 阵。 并 称 A 为 可 逆 矩 阵。 由定义可知:可逆矩阵是方阵,如果 B 是 A 的逆矩阵,则 A 也是 B 的逆矩阵。

如果方阵A可逆,则它的逆矩阵 是唯一的。

设B, C都是A的逆矩阵,则

$$AB = BA = E$$

从 \overrightarrow{m} AC = CA = E

B = BE = B(AC) = (BA)C = C由于矩阵A的逆矩阵是唯一的,通常记作 A^{-1} ,从而有

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

因为线性变换与矩阵一一对应,有了逆矩阵的概念,也可以引入逆变换的概念。

设给定一个线性变换

$$\begin{cases} y_1 = a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \dots + a_{1n}x_n \\ y_2 = a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \dots + a_{2n}x_n \\ y_n = a_{n1}x_1 + a_{n2}x_2 + \dots + a_{nn}x_n \end{cases}$$

若记

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{pmatrix} \qquad X = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}, \quad Y = \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix}$$
 (1)

则线性变换就可以写成

$$Y = AX \tag{2}$$

如果A可逆,则称线性变换为可逆线性变换。如用 A^- 左乘(2)式两端

$$A^{-1}Y = A^{-1}AX$$

即得

$$X = A^{-1}Y$$

若

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

$$\begin{cases} x_1 = b_{11}y_1 + b_{12}y_2 + \dots + b_{1n}y_n \\ x_1 = b_{21}y_1 + b_{22}y_2 + \dots + b_{2n}y_n \\ x_n = b_{n1}y_1 + b_{n2}y_2 + \dots + b_{nn}y_n \end{cases}$$
(3)

线性变换(3)称为线性变换(1)的逆变换。

定理 1 若方阵 A可逆,则 $|A| \neq 0$ 证明: 设A可逆,则存在逆矩阵 A^{-1} 使得

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

从而

$$\left| AA^{-1} \right| = \left| A \right| \left| A^{-1} \right| = 1$$

所以

$$|A| \neq 0$$

二、逆矩阵的求法

设A为一个n阶方阵,它的行列式|A|中元素 a_{ij} 的代数余子式为 A_{ij} ,以这些代数余子式为元素按下面方式构成的矩阵

$$A^* = \begin{pmatrix} A_{11} & A_{21} & \cdots & A_{n1} \\ A_{12} & A_{22} & \cdots & A_{n2} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ A_{1n} & A_{23} & \cdots & A_{nn} \end{pmatrix}$$

称A为的伴随矩阵。

注意: A^* 的第i 行第j 列的元素是 A_{ji} 。

定理2 若n阶方阵A的行列式 $|A| \neq 0$,则A可逆,且

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

其中A*为矩阵A的伴随矩阵。

证明: 先证 $AA^* = A^*A = |A|E$ 由矩阵的乘法和行列式的展开 定理及其推论可知

$$\begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} A_{11} & A_{21} & \cdots & A_{n1} \\ A_{12} & A_{22} & \cdots & A_{n2} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ A_{1n} & A_{23} & \cdots & A_{nn} \end{pmatrix}$$

同样可证

$$A^*A = |A|E$$

由于 $|A| \neq 0$,所以

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

即 A可逆,且

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

推论设为 A 阶 n 方 阵,若有 n 阶方 阵 B 使 AB = E (或 BA = E),则 B 就是 A 的逆矩阵,即 $B = A^{-1}$ 。证明:由 AB = E得 |AB| = |A| |B| = |E| = 1 所以 $|A| \neq 0$,由定理2可知A可逆,故存在 A^{-1} ,而

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

设A为n阶方阵,若|A|=0,则称A为奇异矩阵,若 $|A|\neq 0$,则称A为非奇异矩阵。

设 A 为 n 阶 方 阵 , 则 下 面 三 个 命 题 是 等 价 的:

- (1) A为可逆矩阵
- (2) A为 非 奇 异 矩 阵
- (3) A 的 行 列 式 $|A| \neq 0$

例1设矩阵

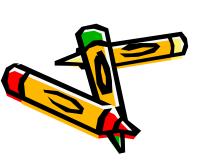
$$A = \begin{pmatrix} 3 & 1 \\ 0 & 2 \end{pmatrix}$$

求 A 的 逆 矩 阵

解由于

$$|A| = \begin{vmatrix} 3 & 1 \\ 0 & 2 \end{vmatrix} = 6 \neq 0$$

所以矩阵A可逆。





$$A_{11} = (-1)^{1+1}2 = 2,$$
 $A_{12} = (-1)^{1+2}0 = 0$

$$A_{21} = (-1)^{2+1}1 = -1, \quad A_{22} = (-1)^{2+2}3 = 3$$

从而

$$A^{-1} = \frac{1}{6} \begin{pmatrix} 2 & -1 \\ 0 & 3 \end{pmatrix}$$

一般地, 若矩阵

$$A = \begin{pmatrix} a & b \\ c & d \end{pmatrix} \qquad (ad - bc \neq 0)$$

则矩阵 A 可逆,且

$$A^{-1} = \frac{1}{ad - bc} \begin{pmatrix} d & -b \\ -c & a \end{pmatrix} \quad (ad - bc \neq 0)$$

例2设矩阵

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

求矩阵 A 的逆矩阵。

解: 先计算|A| 和 A^*

由于 $|A|=2\neq 0$,所以矩阵 A可

逆。





$$A_{11} = (-1)^{1+1} \begin{vmatrix} 2 & 1 \\ 4 & 3 \end{vmatrix} = 2$$
 $A_{12} = (-1)^{1+2} \begin{vmatrix} 2 & 1 \\ 3 & 3 \end{vmatrix} = -3$

$$A_{13} = (-1)^{1+3} \begin{vmatrix} 2 & 2 \\ 3 & 4 \end{vmatrix} = 2$$

$$A_{21} = 6 \qquad A_{22} = -6 \qquad A_{23} = 2$$

$$A_{21} = 6$$
 $A_{22} = -6$ $A_{23} = 2$
 $A_{31} = -4$ $A_{32} = 5$ $A_{33} = -2$

所以

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

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

例 3

$$A = \begin{pmatrix} \lambda_1 & & \\ & \ddots & \\ & & \lambda_n \end{pmatrix} \quad (\lambda_i \neq 0, i = 1, 2, ..., n)$$

则

$$A^{-1} = \begin{pmatrix} \frac{1}{\lambda_1} & & \\ & \ddots & \\ & \frac{1}{\lambda_n} \end{pmatrix} \quad (\lambda_i \neq 0, i = 1, 2, ..., n)$$



三、逆矩阵的运算规律

- (1) $E^{-1} = E$
- (2) 若 A 可逆,则 A^{-1} 也可逆,且 $(A^{-1})^{-1} = A$
- (3) 若 A 可逆,数 $\lambda \neq 0$,则 λA 也可逆,且 $(\lambda A)^{-1} = \frac{1}{\lambda} A^{-1}$
- (4) 若 A 可逆,则也 A^{T} 可逆,且 $(A^{T})^{-1} = (A^{-1})^{T}$
- (5) 若 A, B 为同阶方阵且均可逆,则 AB也可逆,且 $(AB)^{-1} = B^{-1}A^{-1}$

证明: 仅证(4)和(5)
(4)由于
$$|A^{T}| = |A| \neq 0$$
所以 A^{T} 可逆,且
$$A^{T}(A^{-1})^{T} = (A^{-1}A)^{T} = E = E$$

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

(5) 因为

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

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

一般地,若 A_1, A_2, \dots, A_k 都是n阶可逆方阵,则 $A_1A_2 \dots A_k$ 也可逆,且

$$(A_1 A_2 \cdots A_k)^{-1} = A_k^{-1} A_{k-1}^{-1} \cdots A_2^{-1} A_1^{-1}$$

设 A为 n 阶 方 阵,当 $|A| \neq 0$ 时,定义 $A^0 = E$, $A^{-k} = (A^{-1})^k$ (k 为 自 然 数)。所 以 当 $|A| \neq 0$ 时,对于 任意 的 整 数 λ , μ 均 有

$$A^{\lambda}A^{\mu} = A^{\lambda+\mu}$$
$$(A^{\lambda})^{\mu} = A^{\lambda\mu}$$

例4设矩阵

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

求矩阵X使得AXB=C

解

若 A^{-1} , B^{-1} 存在,将 上 式 左 乘 A^{-1} , 有 乘 B^{-1} , 得

$$A^{-1}AXBB^{-1} = A^{-1}CB^{-1}$$





即

$$X = A^{-1}CB^{-1}$$

经 计 算 得 A^{-1} , R^{-1} 存 在, 目

$$A^{-1} = \begin{pmatrix} 1 & 3 & -2 \\ -3/2 & -3 & 5/2 \\ 1 & 1 & -1 \end{pmatrix} \qquad B^{-1} = \begin{pmatrix} 3 & -1 \\ -5 & 2 \end{pmatrix}$$

$$X = A^{-1}CB^{-1} = \begin{pmatrix} -2 & 1\\ 10 & -4\\ -10 & 4 \end{pmatrix}$$

例5求解矩阵方程:

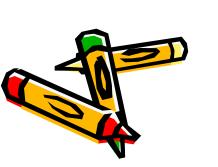
$$\begin{pmatrix} -2 & 4 \\ 1 & -3 \end{pmatrix} X \begin{pmatrix} 2 & 4 \\ -1 & -6 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 5 & 3 \\ 0 & 2 \end{pmatrix}$$

解:

$$X = \begin{pmatrix} -2 & 4 \\ 1 & -3 \end{pmatrix}^{-1} \begin{pmatrix} 5 & 3 \\ 0 & 2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 2 & 4 \\ -1 & -6 \end{pmatrix}^{-1}$$

$$= \frac{1}{2} \begin{pmatrix} -3 & -4 \\ -1 & -2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 5 & 3 \\ 0 & 2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} -\frac{1}{8} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} -6 & -4 \\ 1 & 2 \end{pmatrix}$$

$$= -\frac{1}{16} \begin{pmatrix} 73 & 26 \\ 23 & 6 \end{pmatrix}$$





例6求解矩阵方程

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

解:

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

$$= \begin{pmatrix} 0 & 1 & -3 \\ -2 & 4 & 0 \end{pmatrix} \frac{1}{2} \begin{pmatrix} 8 & 0 & 2 \\ 1 & 1 & 1 \\ 5 & -1 & 1 \end{pmatrix}$$



$$= \frac{1}{2} \begin{pmatrix} -14 & 4 & -2 \\ -12 & 4 & 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -7 & 2 & -1 \\ -6 & 2 & 0 \end{pmatrix}$$

对于n元线性方程组

$$\begin{cases} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \dots + a_{1n}x_n = b_1 \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \dots + a_{2n}x_n = b_2 \\ \dots \\ a_{n1}x_1 + a_{n2}x_2 + \dots + a_{nn}x_n = b_n \end{cases}$$

若即

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{pmatrix} \qquad X = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} \qquad B = \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_n \end{pmatrix}$$

则线性方程组可记为 AX = B 若 $D = |A| \neq 0$,则 A-存在,左乘 A-有

即

$$A^{-1}AX = A^{-1}B$$
$$X = A^{-1}B$$

$$X = \frac{1}{|A|} A^* B = \frac{1}{D} \begin{bmatrix} \sum_{k=1}^{n} A_{k1} b_k \\ \sum_{k=1}^{n} A_{k2} b_k \\ \vdots \\ \sum_{k=1}^{n} A_{kn} b_k \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \frac{D_1}{D} \\ \frac{D_2}{D} \\ \vdots \\ \frac{D_n}{D} \end{bmatrix}$$

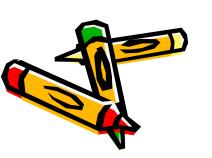
(上式即为克拉默法则)

例7利用逆矩阵解下列方程组

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

解记

$$A = \begin{pmatrix} 1 & -1 & -1 \\ 2 & -1 & -3 \\ 3 & 2 & -5 \end{pmatrix}$$



则

$$A \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 2 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}$$

由于 $|A|=3\neq 0$,A可逆,所以

$$\begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} = A^{-1} \begin{pmatrix} 2 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}$$

又由于

$$A^{-1} = \begin{pmatrix} 11/3 & -7/3 & 2/3 \\ 1/3 & -2/3 & 1/3 \\ 7/3 & -5/3 & 1/3 \end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} = A^{-1} \begin{pmatrix} 2 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 5 \\ 0 \\ 3 \end{pmatrix}$$

例 8 若 矩 阵 A 满 足 $A^2-2A-4E=0$ 试 证 $(A+E)^{-1}$ 。

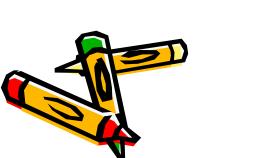
证明: 由 $A^2 - 2A - 4E = 0$, 得

$$A^2 + A - 3A - 3E = E$$

$$(A+E)A - 3(A+E) = E$$

$$(A+E)(A-3E)=E$$

由定义知(A+E)可逆,且



$$(A+E)^{-1} = A-3E$$

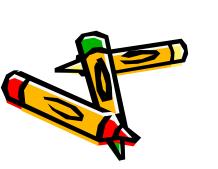
例 9 A 为n 阶 方 阵 n 为 奇 数,且 |A|=1 ,又 $A^{T}=A^{-1}$,试证 E-A 不可逆。 证明 只要证明 |E-A|=0 由 $A^{T}=A^{-1}$,得 $AA^{T}=E$,从而有

$$|E - A| = |AA^{T} - A| = |A(A^{T} - E)|$$

$$= |A| |(A - E)^{T}| = |A - E|$$

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

$$= -|E - A|$$



所以

$$2|E-A|=0$$

即

$$|E - A| = 0$$

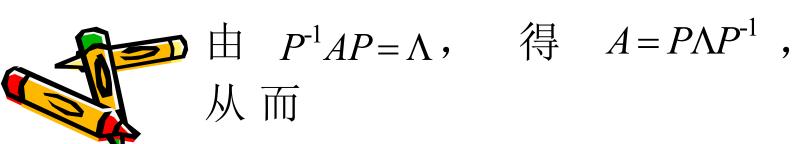
例 10 设
$$P^{-1}AP = \Lambda$$
,

$$\not = \begin{pmatrix} -1 & -4 \\ 1 & 1 \end{pmatrix} \quad , \quad \Lambda = \begin{pmatrix} -1 & 0 \\ 0 & 2 \end{pmatrix}$$

求
$$A^{10}$$
 。

解 因 P 可 逆, 且

$$P^{-1} = \frac{1}{3} \begin{pmatrix} 1 & 4 \\ -1 & -1 \end{pmatrix}$$





$$A^{10} = (P\Lambda P^{-1})(P\Lambda P^{-1})\cdots(P\Lambda P^{-1})$$

$$= P\Lambda^{10}P^{-1}$$

$$= \frac{1}{3} \begin{pmatrix} -1 & -4 \\ 1 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} (-1)^{10} & 0 \\ 0 & 2^{10} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 4 \\ -1 & -1 \end{pmatrix}$$

$$= \frac{1}{3} \begin{pmatrix} -1 + 2^{12} & -4 + 2^{12} \\ 1 - 2^{10} & 4 - 2^{10} \end{pmatrix}$$



§ 2.4 矩阵的秩与矩阵的初等变换

对于一般的矩阵,若行数与列数不相等,则不能构成行列式,为此引入矩阵的子式。

设 $m \times n$ 矩阵 $A = (a_{ij})_{m \times n}$,在A中任取k行 $(i_1 < i_2 < \dots < i_k)$,k列 $(j_1 < j_2 < \dots < j_k)$ 位于这些行和列相交处的 k^2 个元素按原次序构成的k阶行列式

叫做A的一个k阶子式。例如对矩阵

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 4 & 5 & 6 \\ 7 & 8 & 9 \end{pmatrix}$$

取第1行、第3行和第2列、第3列,位于这些行和列相交处的4个元 素组成一个二阶子式

$$\begin{vmatrix} 2 & 3 \\ 4 & 9 \end{vmatrix} = 18 - 12 = 6 \neq 0$$

一、矩阵的秩

定义9. 矩阵 $A=(a_{ij})_{m\times n}$,若 A 中存在一个 r 阶子式不等于 0,而所有r+1 的阶子式 (如果存在的话)全等于零,则称矩阵 A 的秩为 r .记为秩(A)=r 或 r(A)=r .零矩阵的秩规定为 0。

由定义可以看出:

- (1) 若 A为 $m \times n$ 矩 阵,则 A 的 秩 不 会大于矩阵的行数,也不会大于矩阵的列数,即 $r(A) \leq \min\{m,n\}$
- (2) 若 r(A) = r, 则 A 中 所 有 的 r + 1 阶 子 式全 为 0,因 而 所 有 的 r + 2 阶 子 式(如果 存 在 的 话)全 为 零,…,即 所 有 大 于 r 阶 的 子 式 全 为 零,r 为 A 中 不 等 于 零 的 子 式 的 最 大 阶 数;

- (3) $r(A^T) = r(A)$, r(kA) = r(A), k 为非零数;
- (4) 若 A 的 所 有 r+1 阶 子 式 都 为 零,则 r(A) < r+1;
- (5) 若 A 中 存 在 一 个 r 阶 子 式 不 为 零,则 $r(A) \ge r$.

下面我们用定义求矩阵的秩。

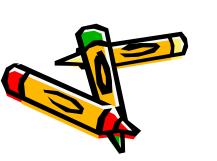
例 1. 设矩阵

$$A = \begin{pmatrix} 2 & -3 & 8 & 2 \\ 2 & 12 & -2 & 12 \\ 1 & 3 & 1 & 4 \end{pmatrix}$$

求矩阵 A的秩。

解二阶子式

$$D = \begin{vmatrix} 2 & -3 \\ 2 & 12 \end{vmatrix} = 30 \neq 0$$





而矩阵A的所有三阶子式

$$\begin{vmatrix} 2 & -3 & 8 \\ 2 & 12 & -2 \\ 1 & 3 & 1 \end{vmatrix} = 0 \qquad \begin{vmatrix} 2 & -3 & 2 \\ 2 & 12 & 12 \\ 1 & 3 & 4 \end{vmatrix} = 0$$

$$\begin{vmatrix} -3 & 8 & 2 \\ 12 & -2 & 12 \\ 3 & 1 & 4 \end{vmatrix} = 0 \qquad \begin{vmatrix} 2 & 8 & 2 \\ 2 & -2 & 12 \\ 1 & 1 & 4 \end{vmatrix} = 0$$

所以r(A)=2。

设 $A = (a_{ij})_{m \times n}$ 则矩阵 A的所有 k阶子式有 $C_n^k C_n^k \uparrow$ 。

矩阵的初等变换是线性代数中的基本运算,它在求矩阵的秩、求矩阵的逆和解线性方程组等方面起着重要的作用。

- 定义10矩阵的初筹行变换是指下列三种变换。
 - (1) 对换变换:对调两行 对调矩阵A的第i,j两行记作 $r_i \leftrightarrow r_j$
 - (2) 数 乘 变 换: 以 数 $k(k \neq 0)$ 乘 某 一 行 中的 所 有 元 素

用 k 乘 A 的 第 i 行,记作 kr_i

(3) 倍加变换: 把某一行所有元素的倍k加到另一行对应的元素上去

第j行乘k后加到第i行记作 r_i+kr_j 若把定义10中的行换成列,即得到矩阵的三种初等列变换

(1) 对调矩阵A的第i,j两列记作

$$c_i \leftrightarrow c_j$$

- (2) 以数 $k \neq 0$ 乘矩阵A的第i列记作 kc_i
- (3) 将 A 的 第 j 列 乘 后 k 加 到 第 i 列 上 去 记 作 $c_i + kc_j$

矩阵的初等行变换和初等列变换统称初等变换。

- 三种初等变换都是可逆的,且其 逆是同一类型的初等变换。以初等行 变换为例,
 - (1) 变换 $r_i \leftrightarrow r_i$ 的逆变换就是自身;

 - (2) 变换 kr_i 的逆变换为 $\frac{1}{k}r_i$; (3) 变换 $r_i + kr_j$ 的逆变换为 $r_i kr_j$ 。

定义11 将矩阵A 经有限次初等变换得到矩阵B ,则称矩阵A与矩阵B 等价,记作 $A \leftrightarrow B$ 。

矩阵的等价具有下列性质:

- (1) 自反性: $A \leftrightarrow A$;
- (2) 对称性: 若 $A \leftrightarrow B$ 则 $B \leftrightarrow A$

定理3初等变换不改变矩阵的秩。

证对矩阵A施行三种初等变换;不会改变A中是否存在不等于零的 γ 阶子式和任 γ 阶子式为零的性质,

变换(1) 只会改变行列式的符号; 变换(2) 只会增加或减少行列式的倍数;

变换(3)不改变行列式的值。

所以对矩阵A施行初等变换不会改变A的秩。(详细讨论见教材)

定理**3**说明若 $A \leftrightarrow B$ 则 r(A) = r(B)。即两等价矩阵必等秩。

三、用初等变换求矩阵的秩

由于初等变换不改变矩阵的秩,所以可先用初等变换将矩阵化简,然后再求矩阵的秩。

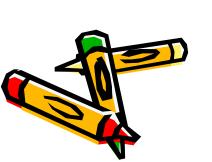
用记号"→"表示对矩阵做初等变换。

例 2. 用初等行变换求矩阵的秩

$$A = \begin{pmatrix} 1 & -2 & 2 & -1 & 1 \\ 2 & -4 & 8 & 0 & 2 \\ -2 & 4 & -2 & 3 & 3 \\ 3 & -6 & 0 & -6 & 4 \end{pmatrix}$$

解

$$A \xrightarrow[r_4-3r_1]{r_2-2r_1} \begin{cases} 1 & -2 & 2 & -1 & 1 \\ 0 & 0 & 4 & 2 & 0 \\ 0 & 0 & 2 & 1 & 5 \\ 0 & 0 & -6 & -3 & 1 \end{cases}$$



矩 阵 B_1 称 为 行 阶 梯 形 矩 阵,其 特点 是:

- (1) 若有零行,则零行全部在矩阵的下方;
- (2) 从第一个起,每行第一个非零元素前面零的个数逐行增加。

对于这样的矩阵,可画出一条阶梯线,线的下方全为0;每个台阶只有一行,台阶数即是非零行数。

在矩阵

$$B_1 = \begin{pmatrix} 1 & -2 & 2 & -1 & 1 \\ 0 & 0 & 2 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

中,易见 B_1 的所有四阶子式全为零,且有一个三阶子式

$$\begin{vmatrix} 1 & 2 & 1 \\ 0 & 2 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{vmatrix} = 2 \neq 0$$

所以 $r(B_1)=3$,由定理3知 r(A)=3。可继续对矩阵 B_1 施行初等行变换

$$B_{1} = \begin{pmatrix} 1 & -2 & 2 & -1 & 1 \\ 0 & 0 & 2 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} \xrightarrow{r_{1}-r_{2}} \begin{pmatrix} 1 & -2 & 0 & -2 & 0 \\ 0 & 0 & 2 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

矩 阵 B_2 为 行 阶 梯 形 且 非 零 行 的 第 1 个 元 素 为 1, 1 所 在 的 列 的 其 它 元 素 全 为 零, 这 样 的 矩 阵 称 为 行 最 简 形 矩 阵。

再对矩阵B,施行初等列变换

$$B_{2} \xrightarrow{c_{2}+2c_{1}} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 1/2 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} \xrightarrow{c_{4}-\frac{1}{2}c_{3}} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

矩阵 B_3 的左上角为单位矩阵,称 B_3 为矩阵 A的标准形。

由上面的讨论可知,对于给定矩阵 $A = (a_{ij})_{m \times n}$,若 r(A) = r,则矩阵 A 必可经有限次初等变换化为

$$B = \begin{pmatrix} 1 & 0 & \cdots & 0 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & 1 & \cdots & 0 & 0 & \cdots & 0 \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ 0 & 0 & \cdots & 1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & 0 & \cdots & 0 & 0 & \cdots & 0 \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ 0 & 0 & \cdots & 0 & 0 & \cdots & 0 \end{pmatrix}_{m \times n}$$

其中B的主对角线上有r个1。此时称矩阵B为A的标准形。

定义12 设A为n阶方阵,若 $A \leftrightarrow E$,则称A为满秩矩阵;否则称为降秩矩阵。

若 $A \leftrightarrow E$,则 r(A) = n,从而 $|A| \neq 0$,即满秩矩阵就是可逆矩阵,又称非奇异矩阵;降秩矩阵就是不可逆矩阵,也是奇异矩阵。

用初等行变换求矩阵的秩,比用矩阵秩的定义求矩阵的秩要简单的多,一般用这种方法求矩阵的秩。

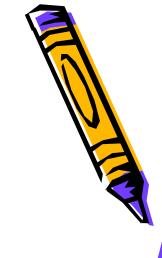
若只求矩阵的秩,则将矩阵化为行阶梯形即可,阶梯形矩阵中非零行的个数就是矩阵的秩,不必化为行最简形,更不必化为标准形。

若要将矩阵化为标准形,一般须经初等行变换和初等列变换才能 完成。 例 3. 设

$$A = \begin{pmatrix} 2 & 1 & 11 & 2 \\ 1 & 0 & 4 & -1 \\ 11 & 4 & 56 & 5 \\ 2 & -1 & 5 & -6 \end{pmatrix}$$

求矩阵A的秩。





解

$$A = \begin{pmatrix} 2 & 1 & 11 & 2 \\ 1 & 0 & 4 & -1 \\ 11 & 4 & 56 & 5 \\ 2 & -1 & 5 & -6 \end{pmatrix} \xrightarrow{r_1 \leftrightarrow r_2} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 4 & -1 \\ 2 & 1 & 11 & 2 \\ 11 & 4 & 56 & 5 \\ 2 & -1 & 5 & -6 \end{pmatrix}$$

阶梯形矩阵 B 中有两个非零行,所以 r(B)=2,由定理 3 知 r(A)=2。

下面的矩阵都是行阶梯形矩阵。

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 3 & 4 & 5 \\ 0 & 0 & 2 & 3 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} \qquad B = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 & 0 & 5 \\ 0 & 0 & 3 & 6 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

r(A)=2 r(B)=3 对于行阶梯形矩阵,它的秩就是它的非零行数。

四、线性方程组与矩阵的初等变换

对于线性方程组

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

若记

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ a_{m1} & a_{m2} & \dots & a_{mn} \end{pmatrix} \qquad x = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \dots \\ x_n \end{pmatrix} \qquad b = \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \dots \\ b_m \end{pmatrix}$$

利用矩阵的乘法,可将方程组写成如下的矩阵方程

$$Ax = b$$

矩阵 A称为该方程组的系数矩阵。

若方程组(1)中的常数项全为零,即 $b_1 = b_2 = \dots = b_m = 0$ 则称方程组

$$\begin{cases} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \dots + a_{1n}x_n = 0 \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \dots + a_{2n}x_n = 0 \\ \dots & \dots & \dots \\ a_{m1}x_1 + a_{m2}x_2 + \dots + a_{mn}x_n = 0 \end{cases}$$
(2)

为齐次线性方程组,用矩阵表示为Ax=0

用消元法求解线性方程组实际上就是对线性方程组进行初等行变上就是对线性方程组进行初等行变换,简化未知量的系数,从而得到与原方程组同解且易直接求解的阶梯形方程组。

下面以齐次线性方程组为例说明其解法。

例 4. 解 齐 次 线 性 方 程 组

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

解

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

$$\begin{array}{c}
\xrightarrow{(2)-3\times(1)} \begin{cases}
x_1 + x_2 + x_3 + x_4 = 0 & (1) \\
-x_2 - 2x_3 - 2x_4 = 0 & (2) & (B_1) \\
x_2 + 2x_3 + 2x_4 = 0 & (3)
\end{array}$$

$$\begin{array}{c}
\xrightarrow{-1\times(2)} \begin{cases}
x_1 + x_2 + x_3 + x_4 = 0 & (1) \\
x_2 + 2x_3 + 2x_4 = 0 & (2) & (B_2) \\
0 = 0 & (3)
\end{array}$$

得到与原方程组同解的阶梯形方程,为求出方程组的解,将(2)中的 x_2 代入(1)

上面的方程组中为4个未知量,两个独立方程的方程组,可设 x_3 为自由取值的未知量(自由未知量),解得

 $\begin{cases} x_1 = x_3 + x_4 \\ x_2 = -2x_3 - 2x_4 \end{cases}$ (x_3 , x_4 可取任意值) 当 x_3 , x_4 任 取 一 组 值 时,代 入 上 式 便 得 到 方 程 的 一 个 解,方 程 组 有 无 数 多个 解。

上面的求解过程可用矩阵的初等行变换来实现,其做法更简单。

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 \\ 3 & 2 & 1 & 1 \\ 1 & 2 & 3 & 3 \end{pmatrix} \xrightarrow{r_2 - 3r_1} \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 \\ 0 & -1 & -2 & -2 \\ 0 & 1 & 2 & 2 \end{pmatrix} = B_1$$

$$\xrightarrow{r_1-r_2} \begin{pmatrix} 1 & 0 & -1 & -1 \\ 0 & 1 & 2 & 2 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} = B_3 \ (行最简形)$$

由矩阵B₃可得到上面用消元法得到的同解最简方程组

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

取 x_3 , x_4 为 自 由 未 知 量,则 有

$$\begin{cases} x_1 = x_3 + x_4 \\ x_2 = -2x_3 - 2x_4 \end{cases} (x_3, x_4 可取任意值)$$

令 $x_3 = c_1$, $x_4 = c_2$, 方程组的解可记为

$$x = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ x_4 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} c_1 & + & c_2 \\ -2c_1 & - & 2c_2 \\ c_1 & & & c_2 \end{pmatrix}$$

即

$$x = c_1 \begin{pmatrix} 1 \\ -2 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix} + c_2 \begin{pmatrix} 1 \\ -2 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}$$

下面利用矩阵的秩给出齐次线性方程组有非零解的充分必要条件。

定理 4. n 元齐次线性方程组 Ax = 0 有非零解的充分必要条件是系数矩阵 A 的秩 r(A) < n。

证必要性:

设方程组 Ax = 0有非零解要证 r(A) < n.

(用反证法) 假设 r(A)=n,则 A 中必有一个n 阶子式 $D_n \neq 0$,根据克拉默法则,n 阶子式 D_n 所对应的n个方程只有零解。这与原方程组有非零解矛盾,从而r(A)=n 不成立,r(A)< n。

充分性:设r(A) < n,则A的行阶梯形矩阵只有r(r < n)个非零行,从而方程组Ax = 0有n - r个自由未知量,让自由未知量的值都取1,即可得方程组的一个非零解。

定理 4 所述条件 r(A) < n的必要性是克拉默法则(齐次线性方程组情形)的推广,克拉默法则只适用于 m = n的情形,其充分性包含了克拉默法则的逆命题。因而由定理 4 可得:

推论 含有n个方程的n元齐次线性方程组Ax=0有非零解的充分必要条件是|A|=0。

用矩阵的初等行变换也可以求解非齐次线性方程组。第五章将详细讨论线性方程组的求解问题。



§ 2.5 初等方阵

定义13.将n阶单位方阵施行一次初等变换所得的矩阵称为初等方阵。

三种初等变换对应三种初等方阵。

(1) 对换两行或对换两列 将单位矩阵 E 第 *i*, *j* 行(列) 互 换, 记为

用m阶初等方阵 $E_m(i,j)$ 左乘矩阵 $A=(a_{ij})_{m\times n}$,则

$$E_{m}(i,j)A = \begin{pmatrix} a_{11} & \cdots & a_{1n} \\ \cdots & \cdots & \cdots \\ a_{j1} & \cdots & a_{jn} \\ \cdots & \cdots & \cdots \\ a_{i1} & \cdots & a_{in} \\ \cdots & \cdots & \cdots \\ a_{m1} & \cdots & a_{mn} \end{pmatrix}$$

用 n 阶 初 等 方 阵 $E_n(i,j)$ 右 乘 矩 阵 $A = (a_{ij})_{m \times n}$,则

$$AE_{n}(i,j) = \begin{pmatrix} a_{11} & \cdots & a_{1j} & \cdots & a_{1i} & \cdots & a_{1n} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ a_{m1} & \cdots & a_{mj} & \cdots & a_{mi} & \cdots & a_{mn} \end{pmatrix}$$

(2) 以数 $k \neq 0$ 乘 E 某 行(列) 将 E 第 i 行(列)乘 以数 $k \neq 0$,记为

$$E(i(k)) = \begin{pmatrix} 1 & & & & \\ & \ddots & & & \\ & & 1 & & \\ & & & k & & \\ & & & 1 & \\ & & & \ddots & \\ & & & \uparrow_{c_i} & & 1 \end{pmatrix} \leftarrow r_i$$

$$E_{m}(i(k))A = \begin{pmatrix} a_{11} & \cdots & a_{1n} \\ \vdots & \vdots & \vdots \\ ka_{i1} & \cdots & ka_{in} \\ \vdots & \vdots & \vdots \\ a_{m1} & \cdots & a_{m2} \end{pmatrix}$$

$$AE_n(i(k)) = ?$$

(3)将数 *k*乘某行(列)加到另一行(列)上。

将 E的第j行乘以数k后加到第i行上,(可以看作第i列乘数k后加到第j列),记为

$$E(i,j(k)) = \begin{pmatrix} 1 & & & & \\ & \ddots & & & \\ & & 1 & \cdots & k & \\ & & & \ddots & \vdots & \\ & & & 1 & \\ & & & & \ddots & \\ & & & \uparrow & & 1 \end{pmatrix} \leftarrow r_i$$

$$c_i \qquad c_j$$

可以验证

 $E_m(i,j(k))A = 将 A 的 第 j 行 乘 以 数 k 后 加 到 第 i 行 上;$

 $AE_n(i,j(k)) = 将 A 的 第 i 列 乘 数 k$ 后 加 到 第 i 列

定理 5. 若 A是一个 $m \times n$ 矩 阵,则对 A施行一次行初等变换,相当于对 A左乘一个相应的m阶初等方阵,对A施行一次列初等变换,相当于对 A右乘一个相应的n 阶初等方阵。

以初等行变换为例

- (1) 若 $A \xrightarrow{r_i \leftrightarrow r_j} A_1$, 则 $A_1 = E(i,j)A$;
- (2) 若 $A \xrightarrow{kr_i} A_1$, 则 $A_1 = E(i(k))A$;
- (3) 若 $A \xrightarrow{r_i + kr_j} A_1$,则 $A_1 = E(i, j(k))A$ 。

初等方阵均为可逆方阵,其逆仍为初等方阵。

$$E(i,j)^{-1} = E(i,j)$$
 $E(i(k))^{-1} = E(i(\frac{1}{k}))$

$$E(i, j(k))^{-1} = E(i, j(-k))$$

由上一节的讨论矩阵的秩为,那么经过有限次的初等行变换和初等列变换可将矩阵化为标准形

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

这些初等行变换和初等列变换相当于对矩阵 A左、右乘相应的初等方阵。设行变换所对应的初等方阵和列变换所对应的初等方阵和

 P_1, P_2, \dots, P_l 和 Q_1, Q_2, \dots, Q_s

则

$$P_1 P_2 \cdots P_l A Q_1 Q_2 \cdots Q_s = \begin{pmatrix} E_r & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$$

记

$$P = P_1 P_2 \cdots P_l$$
, $Q = Q_1 Q_2 \cdots Q_s$

上式可写成

$$PAQ = \begin{pmatrix} E_r & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$$

由此得到

定理6 给定 $m \times n$ 矩阵A,则存在可逆矩阵P,Q,使得

$$PAQ = \begin{pmatrix} E_r & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$$

定理7.任一可逆方阵A,均可表为有限个初等方阵的乘积。

证明:因为A为可逆方阵,则 $A \leftrightarrow E$ 。即A可经过若干次初等变换化为同阶单位方阵E。所以存在初等方阵

 Q_1, Q_2, \dots, Q_l 和 S_1, S_2, \dots, S_k

使得

$$Q_1 Q_2 \cdots Q_l A S_1 S_2 \cdots S_k = E$$

上式两边依次左乘

$$Q_1^{-1}, Q_2^{-1}, \dots, Q_l^{-1}$$

右乘

$$S_k^{-1}, S_{k-1}^{-1}, \dots, S_1^{-1}$$

即

$$A = Q_l^{-1} Q_{l-1}^{-1} \cdots Q_1^{-1} E S_k^{-1} S_{k-1}^{-1} \cdots S_1^{-1}$$

$$= Q_l^{-1} Q_{l-1}^{-1} \cdots Q_1^{-1} S_k^{-1} S_{k-1}^{-1} \cdots S_1^{-1}$$

其中 Q_1^{-1} , Q_2^{-1} , …, Q_l^{-1} 和 S_k^{-1} , S_{k-1}^{-1} , …, S_1^{-1} 均为初等方阵。

由定理7可以得到矩阵求逆的一个简便有效的方法----利用初等变换求逆法。

对于给定的可逆方阵 A , 必存在有限个初等方阵 P_1, P_2, \dots, P_m 使 $A = P_1P_2 \dots P_m$,亦即

$$A = P_1 P_2 \cdots P_m E$$

上式两边依次左乘初等方阵 $P_1^{-1}, P_2^{-1}, ..., P_m^{-1}$,即

$$P_m^{-1}P_{m-1}^{-1}\cdots P_1^{-1}A=E$$

上式两边右乘 A^{-1} ,得

$$P_m^{-1}P_{m-1}^{-1}\cdots P_1^{-1}E=A^{-1}$$

这说明对A施行有限次初等行变换得到单位方阵 E。对E依次施行与对A同样的初等行变换,即得 A^{-1} 。构造矩阵 (A:E),同时施行有限次只对行的初等变换即得 $(E:A^{-1})$,即

$$(A : E) \xrightarrow{RowTransform} (E : A^{-1})$$

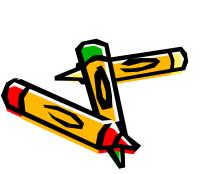
例1设矩阵

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

求 A^{-1}

解:设

$$(A \mid E) = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 1 & | & 1 & 0 & 0 \\ 2 & 3 & 2 & | & 0 & 1 & 0 \\ 3 & 1 & 1 & | & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$



$$A^{-1} = \begin{pmatrix} -1/6 & -1/6 & 1/2 \\ -2/3 & 1/3 & 0 \\ 7/6 & 1/6 & -1/2 \end{pmatrix}$$

例2设矩阵

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

求 A^{-1}

解:设

$$(A \mid E) = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 & | & 1 & 0 & 0 \\ 2 & 2 & 1 & | & 0 & 1 & 0 \\ 3 & 4 & 3 & | & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

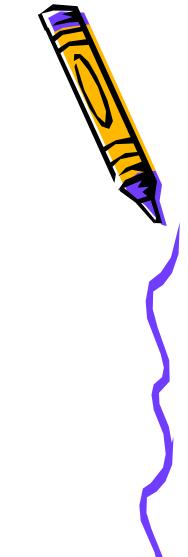
$$A^{-1} = \begin{pmatrix} 1 & 3 & -2 \\ -3/2 & -3 & 5/2 \\ 1 & 1 & -1 \end{pmatrix}$$

例3设矩阵

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

求 A^{-1}





解:设

$$(A \mid E) = \begin{pmatrix} 3 & -2 & 0 & -1 & | & 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 2 & 2 & 1 & | & 0 & 1 & 0 & 0 \\ 1 & -2 & -3 & -2 & | & 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 2 & 1 & | & 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

$$A^{-1} = \begin{pmatrix} 1 & 1 & -2 & -4 \\ 0 & 1 & 0 & -1 \\ -1 & -1 & 3 & 6 \\ 2 & 1 & -6 & -10 \end{pmatrix}$$

例 4. 求矩阵X,使AX = B,其中

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 2 & 2 & 1 \\ 3 & 4 & 3 \end{pmatrix} \qquad B = \begin{pmatrix} 2 & 5 \\ 3 & 1 \\ 4 & 3 \end{pmatrix}$$



解: 若 A 可 逆,则 $X = A^{-1}B$

$$A^{-1}(A \mid B) = (E \mid A^{-1}B)$$

$$(A \mid B) = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 & | & 2 & 5 \\ 2 & 2 & 1 & | & 3 & 1 \\ 3 & 4 & 3 & | & 4 & 3 \end{pmatrix}$$

$$\xrightarrow[r_2-5r_3]{} 1 \quad 0 \quad 0 \quad | \quad 3 \quad 2 \\
0 \quad -2 \quad 0 \quad | \quad 4 \quad 6 \\
0 \quad 0 \quad -1 \quad | \quad -1 \quad -3 \\$$

因此

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

例 5. 试证: 秩为r 的矩阵A 可表示成r个秩为1的矩阵之和

证明:设 R(A) = r ,则有非奇异矩 P,Q转

$$PAQ = \begin{pmatrix} 1 & \cdots & 0 & 0 & \cdots & 0 \\ \vdots & \ddots & \vdots & \vdots & & \vdots \\ 0 & \cdots & 1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & \cdots & 0 & 0 & \cdots & 0 \\ \vdots & & \vdots & \vdots & & \vdots \\ 0 & \cdots & 0 & 0 & \cdots & 0 \end{pmatrix}^{r} = A_{1} + A_{2} + \cdots + A_{r}$$

其 中 $A_i(i=1,2,\dots,r)$ 为 元 素 $a_{ii}=1$, 其 余 元 素 全 是 零 的 矩 阵. 由 上 可 得

$$A = P^{-1}A_1Q^{-1} + P^{-1}A_2Q^{-1} + \dots + P^{-1}A_rQ^{-1}$$

$$R(P^{-1}A_iQ^{-1}) = R(A_i) = 1 (i = 1, 2, \dots, r)$$

即 A可以表示成 r 个 秩 为 1 的 矩 阵 的和。



§ 2.6 矩阵的分块法

在一个矩阵中划若干条纵线和横线,将其分成若干个小矩阵,每个小矩阵称为子块,以子块为元素的小矩阵称为好矩阵。

根据不同需要可以作多种划分,如

(1)

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} & \vdots & a_{14} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} & \vdots & a_{24} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \ddots \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} & \vdots & a_{34} \end{pmatrix}$$

(2)

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & \vdots & a_{12} & a_{13} & \vdots & a_{14} \\ a_{21} & \vdots & a_{22} & a_{23} & \vdots & a_{24} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \ddots \\ a_{31} & \vdots & a_{32} & a_{33} & \vdots & a_{34} \end{pmatrix}$$

(3)

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & \vdots & a_{12} & a_{13} & a_{14} \\ \dots & \vdots & \dots & \dots \\ a_{21} & \vdots & a_{22} & a_{23} & a_{24} \\ a_{31} & \vdots & a_{32} & a_{33} & a_{34} \end{pmatrix}$$

一、分块矩阵加法

设矩阵A, B为 $m \times n$ 矩阵,用相同的分法把矩阵A和B分块为

$$A = \begin{pmatrix} A_{11} & A_{12} & \cdots & A_{1s} \\ A_{21} & A_{22} & \cdots & A_{2s} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ A_{r1} & A_{r2} & \cdots & A_{rs} \end{pmatrix}, B = \begin{pmatrix} B_{11} & B_{12} & \cdots & B_{1s} \\ B_{21} & B_{22} & \cdots & B_{2s} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ B_{r1} & B_{r2} & \cdots & B_{rs} \end{pmatrix}$$

(其中 A_{ij} 的行数、列数均与 B_{ij} 的行数、列数相同),则有

$$A + B = \begin{pmatrix} A_{11} + B_{11} & A_{12} + B_{12} & \cdots & A_{1s} + B_{1s} \\ A_{21} + B_{21} & A_{22} + B_{22} & \cdots & A_{2s} + B_{2s} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ A_{r1} + B_{r1} & A_{r2} + B_{r2} & \cdots & A_{rs} + B_{rs} \end{pmatrix}$$

二、数乘分块矩阵

设

$$A = \begin{pmatrix} A_{11} & A_{12} & \cdots & A_{1s} \\ A_{21} & A_{22} & \cdots & A_{2s} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ A_{r1} & A_{r2} & \cdots & A_{rs} \end{pmatrix}$$

λ 为一常数,则

$$\lambda A = \begin{pmatrix} \lambda A_{11} & \lambda A_{12} & \cdots & \lambda A_{1s} \\ \lambda A_{21} & \lambda A_{22} & \cdots & \lambda A_{2s} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ \lambda A_{r1} & \lambda A_{r2} & \cdots & \lambda A_{rs} \end{pmatrix}$$

三、分块矩阵的转置

设

$$A = \begin{pmatrix} A_{11} & A_{12} & \cdots & A_{1s} \\ A_{21} & A_{22} & \cdots & A_{2s} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ A_{r1} & A_{r2} & \cdots & A_{rs} \end{pmatrix}$$

则

$$A^{T} = \begin{pmatrix} A_{11}^{T} & A_{21}^{T} & \cdots & A_{r1}^{T} \\ A_{12}^{T} & A_{22}^{T} & \cdots & A_{r2}^{T} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ A_{1s}^{T} & A_{2s}^{T} & \cdots & A_{rs}^{T} \end{pmatrix}$$

四、分块矩阵的乘法

设矩阵A为 $m \times l$ 矩阵,B为 $l \times n$ 矩阵,对A,B作分块,使得 A的列分法与B的行的分法一致,即

$$A = \begin{pmatrix} A_{11} & A_{12} & \cdots & A_{1s} \\ A_{21} & A_{22} & \cdots & A_{2s} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ A_{r1} & A_{r2} & \cdots & A_{rs} \end{pmatrix}, B = \begin{pmatrix} B_{11} & B_{12} & \cdots & B_{1t} \\ B_{21} & B_{22} & \cdots & B_{2t} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ B_{s1} & B_{s2} & \cdots & B_{st} \end{pmatrix}$$

其中 $A_{i1},A_{i2},\cdots,A_{is}$ 的列数分别等于 $B_{1j},B_{2j},\cdots,B_{sj}$ 的行数 $(i=1,2,\cdots,r;\ j=1,2,\cdots,t)$,则有

$$AB = \begin{pmatrix} C_{11} & C_{12} & \cdots & C_{1t} \\ C_{21} & C_{22} & \cdots & C_{2t} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ C_{r1} & C_{r2} & \cdots & C_{rt} \end{pmatrix}$$

其中

$$C_{ij} = A_{i1}B_{1j} + A_{i2}B_{2j} + \cdots + A_{is}B_{sj}$$

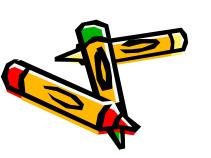
 $(i = 1, 2, \dots, r; j = 1, 2, \dots, t)$

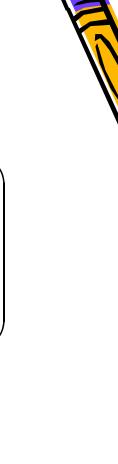
例1设矩阵

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ -1 & 2 & 1 & 0 \\ 1 & 1 & 0 & 1 \end{pmatrix} \qquad B = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 1 & 0 \\ -1 & 2 & 0 & 1 \\ 1 & 0 & 4 & 1 \\ -1 & -1 & 2 & 0 \end{pmatrix}$$

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

求 AB





解将矩阵 A, B 分块成

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ -1 & 2 & 1 & 0 \\ 1 & 1 & 0 & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} E & 0 \\ A_1 & E \end{pmatrix}$$

$$B = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 1 & 0 \\ -1 & 2 & 0 & 1 \\ 1 & 0 & 4 & 1 \\ -1 & -1 & 2 & 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} B_{11} & E \\ B_{21} & B_{22} \end{pmatrix}$$

则

$$AB = \begin{pmatrix} E & 0 \\ A_1 & E \end{pmatrix} \begin{pmatrix} B_{11} & E \\ B_{21} & B_{22} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} B_{11} & E \\ A_1B_{11} + B_{21} & A_1 + B_{22} \end{pmatrix}$$

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

五、分块对角阵

设 A为 n 阶 方 阵,若 A的 分 块矩 阵 中 只 有 在 主 对 角 线 上 有 非 零 的 子 方 块,其 余 子 块 都 为 零 矩 阵,即

$$A = \begin{pmatrix} A_1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & A_2 & \cdots & 0 \\ \cdots & \cdots & \ddots & \cdots \\ 0 & 0 & \cdots & A_s \end{pmatrix}$$

其中 $A_i(i=1,2,\dots,s)$ 都是方阵,那么称 A 为分块对角阵。

分 块 对 角 阵 有 下 列 性 质: **1**)设A,B 是 两 个 类 型 完 全 相 同的 分 块 对 $A = \begin{pmatrix} B_1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & A_2 & \cdots & 0 \\ \cdots & \cdots & \ddots & \cdots \\ 0 & 0 & \cdots & A_s \end{pmatrix}$, $B = \begin{pmatrix} B_1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & B_2 & \cdots & 0 \\ \cdots & \cdots & \ddots & \cdots \\ 0 & 0 & \cdots & B_s \end{pmatrix}$

其中
$$A_i$$
与 B_i 为同阶方阵。则有
$$A \pm B = \begin{pmatrix} A_1 \pm B_1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & A_2 \pm B_2 & \cdots & 0 \\ \cdots & \ddots & \cdots \\ 0 & 0 & \cdots & A_s \pm B_s \end{pmatrix}$$

$$AB = \begin{pmatrix} A_1 B_1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & A_2 B_2 & \cdots & 0 \\ \cdots & \cdots & \ddots & \cdots \\ 0 & 0 & \cdots & A_s B_s \end{pmatrix}$$

$$|A| = |A_1| A_2 | \cdots |A_s|$$

$$A = \begin{pmatrix} A_1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & A_2 & \cdots & 0 \\ \cdots & \cdots & \ddots & \cdots \\ 0 & 0 & \cdots & A_s \end{pmatrix}$$

若 $|A_i| \neq 0 \ (i = 1, 2, ..., s)$,则 不 逆 且

$$A^{-1} = \begin{pmatrix} A_1^{-1} & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & A_2^{-1} & \cdots & 0 \\ \cdots & \cdots & \ddots & \cdots \\ 0 & 0 & \cdots & A_s^{-1} \end{pmatrix}$$

$$A = \begin{pmatrix} 5 & 0 & 0 \\ 0 & 3 & 1 \\ 0 & 2 & 4 \end{pmatrix}$$

求 A^{-1}

$$A^{-1} = \begin{pmatrix} 5^{-1} & 0 & 0 \\ 0 & 3 & 1 \\ 0 & 2 & 4 \end{pmatrix}^{-1} = \begin{pmatrix} \frac{1}{5} & 0 & 0 \\ 0 & \frac{4}{10} & \frac{-1}{10} \\ 0 & -\frac{2}{10} & \frac{3}{10} \end{pmatrix}$$



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

例 3 设

$$A = \begin{pmatrix} 5 & 2 & 0 & 0 \\ 2 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 8 & 3 \\ 0 & 0 & 5 & 2 \end{pmatrix}$$

求 A^{-1}

解: 设

$$A = \begin{pmatrix} 5 & 2 & 0 & 0 \\ 2 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 8 & 3 \\ 0 & 0 & 5 & 2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} A_1 \\ A_2 \end{pmatrix}$$



则

$$|A| = |A_1||A_2| = 1 \times 1 = 1$$

所以矩阵A可逆,由于

$$A_1^{-1} = \begin{pmatrix} 1 & -2 \\ -2 & 5 \end{pmatrix}, \qquad A_2^{-1} = \begin{pmatrix} 2 & -3 \\ -5 & 8 \end{pmatrix}$$

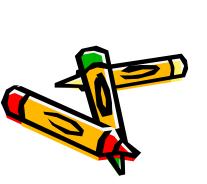
从而

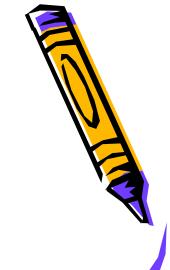
$$A^{-1} = \begin{pmatrix} A_1^{-1} & 0 \\ 0 & A_2^{-1} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & -2 & 0 & 0 \\ -2 & 5 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 2 & -3 \\ 0 & 0 & -5 & 8 \end{pmatrix}$$

例 4 设

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

求 A^{2k} 及 A^{2k} (k 为 正 整 数)





解: 设
$$A = \begin{pmatrix} A_1 & \\ & A_2 \end{pmatrix}$$

则

$$A^{2k} = \begin{pmatrix} A_1^{2k} & & \\ & & \\ & & A_2^{2k} \end{pmatrix}$$

其中

$$A_1^2 = \begin{pmatrix} 5^2 & 0 \\ 0 & 5^2 \end{pmatrix}, \quad A_1^{2k} = \begin{pmatrix} 5^{2k} & 0 \\ 0 & 5^{2k} \end{pmatrix}$$
$$A_2^2 = 2^2 \begin{pmatrix} 1 & 4 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}, \quad A_2^3 = 2^3 \begin{pmatrix} 1 & 6 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$$

由数学归纳法,可证

$$A_{2}^{n} = 2^{n} \begin{pmatrix} 1 & 2n \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$$

$$A_{2}^{2k} = 2^{2k} \begin{pmatrix} 1 & 4k \\ 0 & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 4^{k} & 4^{k+1}k \\ 0 & 4^{k} \end{pmatrix}$$

所以

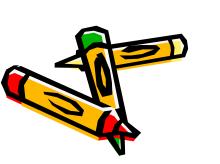
$$A^{2k} = \begin{pmatrix} 5^{2k} & 0 & 0 & 0\\ 0 & 5^{2k} & 0 & 0\\ 0 & 0 & 4^k & 4^{k+1}k\\ 0 & 0 & 0 & 4^k \end{pmatrix}$$

$$\left| A^{2k} \right| = 5^{2k} 5^{2k} 4^k 4^k = 10^{4k}$$

例 5 设 $|A| \neq 0$, $|C| \neq 0$ 求证: $\begin{pmatrix} A & B \\ 0 & C \end{pmatrix}$ 可逆,并求出逆矩阵。

解: 因为
$$\begin{vmatrix} A & B \\ 0 & C \end{vmatrix} = |A||C| \neq 0$$

所以矩阵 $\begin{pmatrix} A & B \\ 0 & C \end{pmatrix}$ 可逆,设逆矩阵为



$$\begin{pmatrix} X_1 & X_2 \\ X_3 & X_4 \end{pmatrix}$$

则

$$\begin{pmatrix} A & B \\ 0 & C \end{pmatrix} \begin{pmatrix} X_1 & X_2 \\ X_3 & X_4 \end{pmatrix} = E$$

即

$$\begin{pmatrix} AX_1 + BX_3 & AX_2 + BX_4 \\ CX_3 & CX_4 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} E & 0 \\ 0 & E \end{pmatrix}$$

所以

$$\begin{cases} AX_1 + BX_3 = E & (1) \\ AX_2 + BX_4 = 0 & (2) \\ CX_3 = 0 & (3) \\ CX_4 = E & (4) \end{cases}$$

由于 $|C| \neq 0$,所以 C^- 存在,则 $X_3 = 0, X_4 = C^{-1}$ $X_3 = 0$ 代入(1) $AX_1 = E, X_1 = A^{-1} X_4 = C^{-1}$ 代入(2) $AX_2 = -BC^{-1}, X_2 = -A^{-1}BC^{-1}$ 所以

$$\begin{pmatrix} A & B \\ 0 & C \end{pmatrix}^{-1} = \begin{pmatrix} A^{-1} & -A^{-1}BC^{-1} \\ 0 & C^{-1} \end{pmatrix}$$

设 A为 $m \times n$ 矩 阵, 常 把 矩 阵 按 列 分

块:

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \dots & \dots & \dots \\ a_{m1} & a_{m2} & \dots & a_{mn} \end{pmatrix} = (\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n)$$

 其中 $\alpha_i = (a_1, a_2, \dots, a_m)^T$ 是一列的矩

其中 $\alpha_i = (a_{1i}, a_{2i}, \dots, a_{mi})^T$ 是一列的矩 阵, 又叫做列向量。

也可以把矩阵 A按行分块:

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \dots & \dots & \dots \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \beta_1 \\ \beta_2 \\ \vdots \\ \beta_m \end{pmatrix}$$

其中 $\beta_i = (\beta_{i1}, \beta_{i2}, ..., \beta_{in})$ 是一行的矩阵,又叫做行向量。

对于线性方程组

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

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ a_{m1} & a_{m2} & \dots & a_{mn} \end{pmatrix} \quad x = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \dots \\ x_n \end{pmatrix} \qquad b = \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \dots \\ b_m \end{pmatrix}$$

其中A为系数矩阵,x称为未知量向 量,b称为常数项向量。若记 $\overline{A}=(A:b)$, 称为增广矩阵。

若把矩阵A按列分成n块,则方程组可写成

$$(\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_n)$$
 $\begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} = b$

即

$$x_1\alpha_1 + x_2\alpha_2 + \dots + x_n\alpha_n = b$$

若把矩阵A按行分成m块,则方程组可写成

$$\begin{pmatrix} \beta_1 \\ \beta_2 \\ \vdots \\ \beta_m \end{pmatrix} x = b$$

按分块矩阵的乘法有

$$\begin{pmatrix} \beta_1 x \\ \beta_2 x \\ \vdots \\ \beta_m x \end{pmatrix} = b$$

这相当于把每个方程 $a_{i1}x_1 + a_{i2}x_2 + \dots + a_{in}x_n = b_i \qquad i = 1, 2, \dots, m$

记作

$$\beta_i x = b_i$$
 $i = 1, 2, \dots, m$

上面的分块方法在后面的各章中有重要的作用。

矩阵分块法的应用非常灵活,应根据实际问题的需要及矩阵元素分布的结构特点进行分块。