

第 2 章 矩阵及其运算

矩阵是线性代数研究的主要对象和重要工具,它在数学的其他分支及自然科学、工程技术和经济等领域中都有着广泛应用.本章主要讨论矩阵的概念、性质及基本运算.

2.1 矩阵的基本概念

在一些实际问题中,为了系统、清楚地描述各因素之间的数量关系,常常将一些数据按一定顺序排成一个表格形式.

例 2.1.1 某企业生产甲、乙两种产品,需用 a, b, c, d 四种原料,每生产 1 吨产品所需原料的数量(kg)如下表.

产品 \ 原料	原料				
	数量	a	b	c	d
甲		30	20	40	10
乙		20	40	10	30

若指定用行(横排)表示产品,用列(纵排)表示原料,则上表可简单地表示为

$$A = \begin{pmatrix} 30 & 20 & 40 & 10 \\ 20 & 40 & 10 & 30 \end{pmatrix}.$$

若已知购买 a, b, c, d 四种原料每千克的价格及运输费用如下表.

原料	费用	价格		运费
		价格	运费	
a		50	3	
b		15	1	
c		32	6	
d		21	5	

则每千克原料的价格可表示为 $B = \begin{pmatrix} 50 & 3 \\ 15 & 1 \\ 32 & 6 \\ 21 & 5 \end{pmatrix}$.

数表 A 可以清楚显示原料在产品中的数字信息, 数表 B 则显示了每千克原料的费用信息. 所谓矩阵, 就是这样按一定顺序组成的数表.

定义 2.1.1 由 $m \times n$ 个数 a_{ij} ($i=1, 2, \dots, m; j=1, 2, \dots, n$) 排成的 m 行 n 列的矩形数表称为一个 $m \times n$ 矩阵, 并记作

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

矩阵中的 $m \times n$ 个数称为矩阵的**元素**, 矩阵中位于第 i 行第 j 列的元素用 a_{ij} 表示.

一般地, 矩阵用大写字母 A, B, C 等表示, 或简记为 $A, A_{m \times n}, (a_{ij})$ 或 $(a_{ij})_{m \times n}$. 当矩阵中的元素都是实数时, 称为**实矩阵**, 元素是复数时, 称为**复矩阵**. 若矩阵的元素都是 0, 则称为**零矩阵**, 记作 $O_{m \times n}$, 在不致混淆时简记为 O .

只有一行的矩阵

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

称为**行矩阵**, 只有一列的矩阵

$$A = \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_m \end{pmatrix}$$

称为**列矩阵**.

当矩阵的行数与列数都是 n 时, 称为 n 阶**方阵**, 简记为 A_n .

对于 n 阶方阵 A , 若除主对角线上的元素 a_{ii} 以外, 其余的元素均为 0, 即 $a_{ij} = 0$ ($i \neq j$)

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & a_{22} & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & a_{nn} \end{pmatrix}$$

称为**对角矩阵**, 简称**对角阵**. 特殊地, 主对角线上的元素 a_{ii} 均为 1 的对角矩阵, 即

$a_{ij} = \begin{cases} 1, & i = j, \\ 0, & i \neq j \end{cases}$ 称为 n 阶**单位矩阵**, 简称**单位阵**, 记作 E_n 或 E , 即

$$E = \begin{pmatrix} 1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & 1 & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & 1 \end{pmatrix}.$$

当两个矩阵具有相同的行数和相同的列数时,称这两个矩阵为同型矩阵.

定义 2.1.2 设 $A = (a_{ij})_{m \times n}$ 与 $B = (b_{ij})_{m \times n}$ 为同型矩阵,若满足 $a_{ij} = b_{ij}$ ($1 \leq i \leq m, 1 \leq j \leq n$), 称矩阵 A 与 B 相等,记作 $A = B$.

显然,只有当两个同型矩阵的对应元素都相等时,这两个矩阵才能相等.

2.2 矩阵的运算

2.2.1 矩阵的加法

定义 2.2.1 设 $A = (a_{ij})_{m \times n}$ 和 $B = (b_{ij})_{m \times n}$ 为两个同型矩阵,则称矩阵

$$C = (a_{ij} + b_{ij})_{m \times n} = \begin{pmatrix} a_{11} + b_{11} & a_{12} + b_{12} & \cdots & a_{1n} + b_{1n} \\ a_{21} + b_{21} & a_{22} + b_{22} & \cdots & a_{2n} + b_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{m1} + b_{m1} & a_{m2} + b_{m2} & \cdots & a_{mn} + b_{mn} \end{pmatrix}$$

为 A 与 B 之和,记为 $A + B = C$.

由定义不难看出,矩阵加法是对应元素相加,因此只有当两个矩阵是同型矩阵时,才能进行加法运算.

设 A, B, C 为同型矩阵,则矩阵加法满足下列运算律:

1) 交换律 $A + B = B + A$;

2) 结合律 $A + (B + C) = (A + B) + C$.

设 $A = (a_{ij})_{m \times n}$ 和 $B = (b_{ij})_{m \times n}$ 为两个同型矩阵,若有 $b_{ij} = -a_{ij}$ ($i = 1, 2, \dots, m; j = 1, 2, \dots, n$), 则称矩阵 B 为 A 的负矩阵,记作 $B = -A$, 即 $-A = (-a_{ij})_{m \times n}$.

由负矩阵和矩阵加法可以定义矩阵的减法.

设 $A = (a_{ij})_{m \times n}$ 和 $B = (b_{ij})_{m \times n}$ 为两个同型矩阵,则 $A - B = A + (-B) = (a_{ij} - b_{ij})$.

显然, $A_{m \times n} - A_{m \times n} = O_{m \times n}$; $A_{m \times n} + O_{m \times n} = A_{m \times n}$; $A_{m \times n} - O_{m \times n} = A_{m \times n}$.

2.2.2 数与矩阵的乘法

定义 2.2.2 设 k 是一个数, $A = (a_{ij})_{m \times n}$, 数 k 乘以矩阵 A (简称数乘矩阵) 定义为

$$kA = k(a_{ij})_{m \times n} = (ka_{ij})_{m \times n}.$$

数乘矩阵满足下列运算规律:

- 1) 结合律 $k(lA) = (kl)A$;
 2) 分配律 $k(A+B) = kA+kB$; $(k+l)A = kA+lA$.

2.2.3 矩阵的乘法

例 2.2.1 在例 2.1.1 所研究的问题中,考虑甲乙两产品的成本(不考虑其他费用)见下表.

产品 \ 成本	价 格	运 费
甲	$30 \times 50 + 20 \times 15 + 40 \times 32 + 10 \times 21$	$30 \times 3 + 20 \times 1 + 40 \times 6 + 10 \times 5$
乙	$20 \times 50 + 40 \times 15 + 10 \times 32 + 30 \times 21$	$20 \times 3 + 40 \times 1 + 10 \times 6 + 30 \times 5$

那么,若记生产 1 吨产品所需的费用为矩阵 C ,则 C 可表示为原料的数量矩阵 A 与单位成本矩阵 B 乘积的形式,即

$$C = AB = \begin{pmatrix} 30 & 20 & 40 & 10 \\ 20 & 40 & 10 & 30 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 50 & 3 \\ 15 & 1 \\ 32 & 6 \\ 21 & 5 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 3290 & 400 \\ 2550 & 310 \end{pmatrix}.$$

像例 2.2.3 中的这种运算在科学研究和工程实践中是很常见的,数学上把这种运算定义为矩阵的乘积.

定义 2.2.3 设 $A = (a_{ij})_{m \times s}$, $B = (b_{ij})_{s \times n}$, 则矩阵 $C = (c_{ij})_{m \times n}$, 其中 $c_{ij} = \sum_{k=1}^s a_{ik}b_{kj}$, 称 C 为 A 与 B 的乘积, 记为 $C = AB$. 即 $AB = (a_{ij})_{m \times s} (b_{ij})_{s \times n} = (\sum_{k=1}^s a_{ik}b_{kj})_{m \times n}$.

由矩阵乘法定义不难看出: 只有当左边矩阵 A 的列数与右边矩阵 B 的行数相等时, 矩阵乘积 AB 才有意义; 并且, 乘积矩阵 AB 的行数等于左边矩阵 A 的行数, 其列数等于右边矩阵 B 的列数; 乘积矩阵 AB 中第 i 行第 j 列的元素 c_{ij} 等于 A 的第 i 行的 s 个元素与 B 的第 j 列的 s 个元素对应乘积之和.

例 2.2.2 设矩阵 $A = \begin{pmatrix} 3 & 0 & -1 & 1 \\ -1 & 1 & 3 & 0 \\ 0 & 2 & -1 & 4 \end{pmatrix}$, $B = \begin{pmatrix} 0 & 3 & 2 \\ 1 & 2 & 1 \\ 1 & 1 & -1 \\ -1 & 0 & 1 \end{pmatrix}$, 计算 AB 和

BA .

解 由矩阵乘积的定义可得

$$\mathbf{AB} = \begin{pmatrix} 3 & 0 & -1 & 1 \\ -1 & 1 & 3 & 0 \\ 0 & 2 & -1 & 4 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 0 & 3 & 2 \\ 1 & 2 & 1 \\ 1 & 1 & -1 \\ -1 & 0 & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -2 & 8 & 8 \\ 4 & 2 & -4 \\ -3 & 3 & 7 \end{pmatrix};$$

$$\mathbf{BA} = \begin{pmatrix} 0 & 3 & 2 \\ 1 & 2 & 1 \\ 1 & 1 & -1 \\ -1 & 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 3 & 0 & -1 & 1 \\ -1 & 1 & 3 & 0 \\ 0 & 2 & -1 & 4 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -3 & 7 & 7 & 8 \\ 1 & 4 & 4 & 5 \\ 2 & -1 & 3 & -3 \\ -3 & 2 & 0 & 3 \end{pmatrix}.$$

例 2.2.3 设矩阵 $\mathbf{A} = (1, 2, -1, 0)$, $\mathbf{B} = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 1 \\ -1 \end{pmatrix}$, 计算 \mathbf{AB} 和 \mathbf{BA} .

解 由矩阵乘积的定义易得

$$\mathbf{AB} = (1, 2, -1, 0) \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 1 \\ -1 \end{pmatrix} = 1,$$

$$\mathbf{BA} = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 1 \\ -1 \end{pmatrix} (1, 2, -1, 0) = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 & 0 \\ 1 & 2 & -1 & 0 \\ 1 & 2 & -1 & 0 \\ -1 & -2 & 1 & 0 \end{pmatrix}.$$

由上面的例不难看出 $\mathbf{AB} \neq \mathbf{BA}$. 因此, 一般地, 矩阵乘积对于交换律是不成立的. 若矩阵 \mathbf{A} 和 \mathbf{B} , 使得 $\mathbf{AB} = \mathbf{BA}$, 则称矩阵 \mathbf{A} 和 \mathbf{B} 是可交换的.

例 2.2.4 设矩阵 $\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 1 & 2 & -1 \\ 2 & 1 & 3 \end{pmatrix}$, $\mathbf{E}_2 = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$, $\mathbf{E}_3 = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$, 计算

$\mathbf{E}_2\mathbf{A}$ 和 \mathbf{AE}_3 .

解 由矩阵乘积的定义易得

$$\mathbf{E}_2\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 2 & -1 \\ 2 & 1 & 3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 2 & -1 \\ 2 & 1 & 3 \end{pmatrix} = \mathbf{A};$$

$$\mathbf{AE}_3 = \begin{pmatrix} 1 & 2 & -1 \\ 2 & 1 & 3 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 2 & -1 \\ 2 & 1 & 3 \end{pmatrix} = \mathbf{A}.$$

一般地, 设 \mathbf{A} 为 $m \times n$ 矩阵, 分别为 m 阶和 n 阶方阵, 则有 $\mathbf{E}_m\mathbf{A} = \mathbf{AE}_n = \mathbf{A}$.

设矩阵 A, B 和 C 使下列矩阵乘法都有意义, 则矩阵乘法满足下列规则:

1) 结合律 $(AB)C = A(BC)$;

2) 分配律 $A(B+C) = AB+AC, (A+B)C = AC+BC$.

对于 n 阶方阵, 可以定义乘幂运算.

设 A 为 n 阶方阵, 规定

$$A^0 = E; \quad A^1 = A; \quad A^{k+1} = AA^k = A^kA \quad (k \text{ 为非负整数}).$$

对于 n 阶方阵的幂, 有如下运算规律:

$$A^k A^l = A^{k+l}; \quad (A^k)^l = A^{kl}.$$

值得注意的是, 由于矩阵乘法不满足交换律, 一般地 $(AB)^k \neq A^k B^k$. 而只有当 A 与 B 是可交换时, 才有 $(AB)^k = A^k B^k$.

例 2.2.5 设矩阵 A 与 B 是可交换的, 试证明 $(AB)^k = A^k B^k$.

证 用数学归纳法. 显然, 当 $k=1$ 时, 有 $AB = AB$, 等式成立. 假设当 $k-1$ 时结论成立, 即 $(AB)^{k-1} = A^{k-1} B^{k-1}$. 考虑 k 时的情况, 因为矩阵 A 与 B 是可交换的, 所以,

$$\begin{aligned} (AB)^k &= (AB)^{k-1}(AB) = (A^{k-1}B^{k-1})(AB) = A^{k-1}(B^{k-1}A)B = A^{k-1}(B^{k-2}AB)B \\ &= \cdots = A^{k-1}(AB^{k-1})B = A^k B^k. \end{aligned}$$

于是结论成立.

设多项式 $f(\lambda) = a_0\lambda^m + a_1\lambda^{m-1} + \cdots + a_{m-1}\lambda + a_m = \sum_{i=0}^m a_i\lambda^{m-i}$, A 为 n 阶方阵, 称矩阵

$$f(A) = a_0A^m + a_1A^{m-1} + \cdots + a_mA^0 = a_0A^m + a_1A^{m-1} + \cdots + a_mE = \sum_{i=0}^m a_iA^{m-i}$$

为方阵 A 的多项式.

例 2.2.6 设 $f(\lambda) = \lambda^2 - 2\lambda + 3$, $A = \begin{pmatrix} 2 & 1 & 1 \\ 3 & 1 & 2 \\ 1 & -1 & 0 \end{pmatrix}$, 求矩阵多项式 $f(A)$.

$$\begin{aligned} \text{解} \quad f(A) &= A^2 - 2A + 3E = \begin{pmatrix} 8 & 2 & 4 \\ 11 & 2 & 5 \\ -1 & 0 & -1 \end{pmatrix} - 2 \begin{pmatrix} 2 & 1 & 1 \\ 3 & 1 & 2 \\ 1 & -1 & 0 \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} 3 & 0 & 0 \\ 0 & 3 & 0 \\ 0 & 0 & 3 \end{pmatrix} = \\ &= \begin{pmatrix} 7 & 0 & 2 \\ 5 & 3 & 1 \\ -3 & 2 & 2 \end{pmatrix}. \end{aligned}$$

矩阵的乘法运算在科学研究和工程实践中有着非常广泛的应用, 是数学学科,

尤其是线性代数中的重要运算. 有许多问题可以由矩阵乘积来表示.

$$\text{设矩阵 } \mathbf{A} = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{s1} & a_{s2} & \cdots & a_{sn} \end{pmatrix}, \mathbf{x} = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}, \mathbf{b} = \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_s \end{pmatrix}, \text{则线性方程组}$$

$$\begin{cases} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \cdots + a_{1n}x_n = b_1, \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \cdots + a_{2n}x_n = b_2, \\ \cdots \cdots \cdots \\ a_{s1}x_1 + a_{s2}x_2 + \cdots + a_{sn}x_n = b_s \end{cases} \quad (2.2.1)$$

可表示为

$$\begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{s1} & a_{s2} & \cdots & a_{sn} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_s \end{pmatrix},$$

即 $\mathbf{Ax} = \mathbf{b}$. 称 $\mathbf{Ax} = \mathbf{b}$ 为方程组(2.2.1)的矩阵表示.

$$\text{设 } m \times n \text{ 矩阵 } \mathbf{A} = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} \end{pmatrix}, n \times 1 \text{ 矩阵 } \mathbf{x} = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} \text{ 和 } m \times 1 \text{ 矩阵}$$

$$\mathbf{y} = \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_m \end{pmatrix}, \text{使得 } \mathbf{y} = \mathbf{Ax}, \text{即} \begin{cases} y_1 = a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \cdots + a_{1n}x_n, \\ y_2 = a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \cdots + a_{2n}x_n, \\ \cdots \cdots \cdots \\ y_m = a_{m1}x_1 + a_{m2}x_2 + \cdots + a_{mn}x_n, \end{cases}$$

则称 $\mathbf{y} = \mathbf{Ax}$ 为一个从 \mathbf{x} 到 \mathbf{y} 的线性变换. 称 \mathbf{A} 为该线性变换的变换矩阵.

$$\text{若另有线性变换 } \mathbf{z} = \mathbf{By}, \text{其中 } \mathbf{B} = \begin{pmatrix} b_{11} & b_{12} & \cdots & b_{1m} \\ b_{21} & b_{22} & \cdots & b_{2m} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ b_{s1} & b_{s2} & \cdots & b_{sm} \end{pmatrix}, \mathbf{z} = \begin{pmatrix} z_1 \\ z_2 \\ \vdots \\ z_s \end{pmatrix}, \text{则从 } \mathbf{x} \text{ 到}$$

\mathbf{z} 的线性变换为

$$\mathbf{z} = \mathbf{By} = \mathbf{BAx} = \mathbf{Cx},$$

其中 $\mathbf{C} = \mathbf{BA} = (c_{ij})_{s \times n}$, 即

$$z_i = c_{i1}x_1 + c_{i2}x_2 + \cdots + c_{in}x_n = \sum_{k=1}^n c_{ik}x_k,$$

其中 $c_{ij} = b_{i1}a_{1j} + b_{i2}a_{2j} + \cdots + b_{im}a_{mj} = \sum_{k=1}^m a_{ik}b_{kj}$.

例 2.2.7 设 $x = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix}$, $y = \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ y_3 \end{pmatrix}$ 和 $z = \begin{pmatrix} z_1 \\ z_2 \\ z_3 \end{pmatrix}$, 有两个线性变换:

$$\begin{cases} x_1 = 3y_1 + y_2 - y_3 + y_4, \\ x_2 = -y_1 - 2y_2 - y_4, \\ x_3 = y_1 + 2y_2 + y_3 - y_4 \end{cases}, \text{ 和 } \begin{cases} y_1 = -z_1 - z_2 + z_3, \\ y_2 = 2z_1 + z_2 - z_3, \\ y_3 = 4z_1 + 2z_2 + 5z_3, \\ y_4 = 3z_1 + 6z_3, \end{cases} \text{ 试求从 } z \text{ 到 } x \text{ 的线性}$$

变换.

解 由题意知从 y 到 x 的变换矩阵 $A = \begin{pmatrix} 3 & 1 & -1 & 1 \\ -1 & -2 & 0 & -1 \\ 1 & 2 & 1 & -1 \end{pmatrix}$, 从 z 到 y 的

变换矩阵 $B = \begin{pmatrix} -1 & -1 & 1 \\ 2 & 1 & -1 \\ 4 & 2 & 5 \\ 3 & 0 & 6 \end{pmatrix}$, 即 $x = Ay$, $y = Bz$. 于是

$$\begin{aligned} x = Ay &= A(Bz) = (AB)z = \begin{pmatrix} 3 & 1 & -1 & 1 \\ -1 & -2 & 0 & -1 \\ 1 & 2 & 1 & -1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} -1 & -1 & 1 \\ 2 & 1 & -1 \\ 4 & 2 & 5 \\ 3 & 0 & 6 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} z_1 \\ z_2 \\ z_3 \end{pmatrix} \\ &= \begin{pmatrix} -2 & -4 & 3 \\ -6 & -1 & -5 \\ 4 & 3 & -2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} z_1 \\ z_2 \\ z_3 \end{pmatrix}. \end{aligned}$$

那么, 从 z 到 x 的线性变换为 $\begin{cases} x_1 = -2z_1 - 4z_2 + 3z_3, \\ x_2 = -6z_1 - z_2 - 5z_3, \\ x_3 = 4z_1 + 3z_2 - 2z_3. \end{cases}$

2.2.4 矩阵的转置

定义 2.2.4 将 $m \times n$ 矩阵设 $A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} \end{pmatrix}$ 的行和列互换所得到

的 $n \times m$ 矩阵 $\begin{pmatrix} a_{11} & a_{21} & \cdots & a_{m1} \\ a_{12} & a_{22} & \cdots & a_{m2} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{1n} & a_{2n} & \cdots & a_{mn} \end{pmatrix}$ 称为 A 的转置矩阵, 记作 A^T (或 A'), 即

$$A^T = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{21} & \cdots & a_{n1} \\ a_{12} & a_{22} & \cdots & a_{n2} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{1m} & a_{2m} & \cdots & a_{nm} \end{pmatrix}.$$

由定义不难看出, $m \times n$ 矩阵的转置是 $n \times m$ 矩阵. 若 $A = (a_{ij})_{m \times n}$, $B = A^T = (b_{ij})_{n \times m}$, 则 $b_{ij} = a_{ji}$, $i = 1, 2, \dots, n$; $j = 1, 2, \dots, m$.

例 2.2.8 设矩阵 $A = \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 3 & -1 \end{pmatrix}$, $B = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 2 & 1 \\ -1 & 2 & 3 & 0 \end{pmatrix}$, 计算 $(AB)^T$ 和 $B^T A^T$.

解 因为 $AB = \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 3 & -1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 2 & 1 \\ -1 & 2 & 3 & 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -1 & 4 & 8 & 1 \\ 4 & -2 & 3 & 3 \end{pmatrix}$, 故

$$(AB)^T = \begin{pmatrix} -1 & 4 & 8 & 1 \\ 4 & -2 & 3 & 3 \end{pmatrix}^T = \begin{pmatrix} -1 & 4 \\ 4 & -2 \\ 8 & 3 \\ 1 & 3 \end{pmatrix};$$

$$B^T A^T = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 2 & 1 \\ -1 & 2 & 3 & 0 \end{pmatrix}^T \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 3 & -1 \end{pmatrix}^T = \begin{pmatrix} 1 & -1 \\ 0 & 2 \\ 2 & 3 \\ 1 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 3 \\ 2 & -1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -1 & 4 \\ 4 & -2 \\ 8 & 3 \\ 1 & 3 \end{pmatrix}.$$

当运算有意义时, 矩阵的转置满足如下运算规律:

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

证 这里只证明 4). 设 $A = (a_{ij})_{m \times s}$, $B = (b_{ij})_{s \times n}$, 并设 $C = AB = (c_{ij})_{m \times n}$, 则

$$c_{ij} = \sum_{k=1}^s a_{ik} b_{kj}, \text{ 故 } C^T \text{ 中位于第 } i \text{ 行第 } j \text{ 列的元素为 } c_{ji} = \sum_{k=1}^s a_{jk} b_{ki}, \text{ 即 } C^T = (AB)^T$$

$$= \left(\sum_{k=1}^s a_{jk} b_{ki} \right). \text{ 由于 } B^T = (b_{ki})_{n \times s}, A^T = (a_{jk})_{s \times m}, \text{ 故 } B^T A^T \text{ 中位于第 } i \text{ 行第 } j \text{ 列的}$$

$$\text{元素为 } \sum_{k=1}^s b_{ki} a_{jk} = \sum_{k=1}^s a_{jk} b_{ki}, \text{ 即 } B^T A^T = \left(\sum_{k=1}^s a_{jk} b_{ki} \right). \text{ 于是 } (AB)^T = B^T A^T.$$

特殊地, 对于 n 阶方阵 A , 若 $A = A^T$ 则称 A 为对称矩阵. 显然 $A = (a_{ij})$ 为对称矩阵的充要条件是 $a_{ij} = a_{ji}$, $i, j = 1, 2, \dots, n$.

2.2.5 方阵的行列式

定义 2.2.5 设 A 为 n 阶方阵, 以 A 的元素按其其在矩阵中的原位置构成一个

行列式,称该行列式为方阵 A 的行列式. 记作 $\det(A)$, 或 $|A|$.

应当注意, 方阵与方阵的行列式是两个不同的概念, 方阵是一个数表, 而它的行列式则是一个数值. 它们在表示方法上也不同, 希望读者不要混淆.

设 A 为 n 阶方阵, 若 $\det(A) = 0$, 则称 A 为奇异矩阵; 若 $\det(A) \neq 0$, 则称 A 为非奇异矩阵. 方阵的奇异性在后面的讨论中有很多应用.

方阵的行列式有如下性质: 设 A 和 B 都是 n 阶方阵, k 为数, 则

- 1) $\det(A^T) = \det(A)$;
- 2) $\det(kA) = k^n \det(A)$;
- 3) $\det(AB) = \det(A)\det(B)$.

这里仅证明 3), 设 $A = (a_{ij})$, $B = (b_{ij})$ 都是 n 阶方阵, 由例 1.2.2 易知 $2n$ 阶方阵

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

$$= \begin{vmatrix} a_{11} & \cdots & a_{1k} \\ \vdots & & \vdots \\ a_{k1} & \cdots & a_{kk} \end{vmatrix} \begin{vmatrix} b_{11} & \cdots & b_{1n} \\ \vdots & & \vdots \\ b_{n1} & \cdots & b_{nn} \end{vmatrix} = \det(A) \det(B).$$

利用行列式的性质对 D 进行如下运算: 第一列乘以 b_{1j} , 第二列乘以 b_{2j} , \dots , 第 n 列乘以 b_{nj} , 都加到第 $n+j$ 列上 ($j=1, 2, \dots, n$), 即

$$D \xrightarrow[j=1, 2, \dots, n]{c_{n+j} + \sum_{k=1}^n b_{kj}c_k} \begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} & c_{11} & c_{12} & \cdots & c_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} & c_{21} & c_{22} & \cdots & c_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots & \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} & c_{n1} & c_{n2} & \cdots & c_{nn} \\ -1 & 0 & \cdots & 0 & 0 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & -1 & \cdots & 0 & 0 & 0 & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & & \vdots & \vdots & \vdots & & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & -1 & 0 & 0 & \cdots & 0 \end{vmatrix},$$

其中 $c_{ij} = \sum_{k=1}^n a_{ik}b_{kj}$, 那么 $C = (c_{ij}) = AB$. 再将上行列式第 i 行与第 $n+i$ 行

互换,可得

$$D \xrightarrow[r_i \leftrightarrow r_{n+i}]{i=1, 2, \dots, n} (-1)^n \begin{vmatrix} -1 & 0 & \cdots & 0 & 0 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & -1 & \cdots & 0 & 0 & 0 & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & & \vdots & \vdots & \vdots & & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & -1 & 0 & 0 & \cdots & 0 \\ a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} & c_{11} & c_{12} & \cdots & c_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} & c_{21} & c_{22} & \cdots & c_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots & \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} & c_{n1} & c_{n2} & \cdots & c_{nn} \end{vmatrix}$$

$$= (-1)^n \begin{vmatrix} -1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & -1 & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & -1 \end{vmatrix} \begin{vmatrix} c_{11} & c_{12} & \cdots & c_{1n} \\ c_{21} & c_{22} & \cdots & c_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ c_{n1} & c_{n2} & \cdots & c_{nn} \end{vmatrix} = \det(C) = \det(AB).$$

例 2.2.9 已知矩阵 $A = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 1 \\ 1 & 1 & 2 \\ 2 & -1 & 0 \end{pmatrix}$, $B = \begin{pmatrix} -2 & 1 & 1 \\ 0 & 3 & 1 \\ 1 & 2 & -2 \end{pmatrix}$, 求 $\det(AB)$.

解 容易计算 $\det(A) = \begin{vmatrix} 1 & 0 & 1 \\ 1 & 1 & 2 \\ 2 & -1 & 0 \end{vmatrix} = -1$ $\det(B) = \begin{vmatrix} -2 & 1 & 1 \\ 0 & 3 & 1 \\ 1 & 2 & -2 \end{vmatrix} = 14$,

于是 $\det(AB) = \det(A)\det(B) = -14$.

矩阵乘积的行列式的运算规律,可推广到有限个矩阵的情况. 设 A_1, A_2, \dots, A_m 都是 n 阶方阵, 则 $\det(A_1 A_2 \cdots A_m) = \det(A_1)\det(A_2)\cdots\det(A_m)$.

由矩阵乘积的行列式的运算规律不难得出以下结论.

设 A 和 B 都是 n 阶方阵, 矩阵 AB 为奇异矩阵的充分必要条件是 A 和 B 中至少有一个是奇异矩阵.

2.2.6 共轭矩阵

设 $A = (a_{ij})_{m \times n}$ 为复矩阵, 用 \bar{a}_{ij} 表示元素 a_{ij} 的共轭复数, 则称 $\bar{A} = (\bar{a}_{ij})_{m \times n}$ 为 A 的共轭矩阵.

设 A 和 B 都是复数矩阵, 并且下面所涉及的运算都是可行的, 则共轭矩阵具有下列运算规律:

$$(1) \overline{A+B} = \bar{A} + \bar{B}; \quad (2) \overline{kA} = k\bar{A} \text{ (其中 } k \text{ 为复数)}; \quad (3) \overline{AB} = \bar{B}\bar{A}.$$

此处证明从略.

2.3 矩阵的逆

在初等代数中,求解一元一次方程 $ax = b$ 时,若 $a \neq 0$,可利用性质 $a^{-1}a = 1$,对方程两端同时乘以 a^{-1} ,则可得到方程的解为: $x = a^{-1}b$. 在矩阵运算中,由于任何矩阵 X 与单位矩阵 E 相乘,其积不变,即 $EX = X$. 那么,对于矩阵方程 $AX = Y$,若有矩阵 B 使得 $BA = E$,则与解一元一次方程类似地,对矩阵方程 $AX = Y$ 两端同时左乘以矩阵 B ,亦可得到 $BAX = BY$,即可得 $X = BY$. 那么,在什么情况下可以进行这样的计算呢? 为了解决这个问题,本节给出逆矩阵的概念.

定义 2.3.1 设 A 为 n 阶方阵,若存在矩阵 B ,使 $AB = BA = E$ 成立,则称 A 是可逆矩阵,并称矩阵 B 为 A 的逆矩阵.

设 A 是可逆矩阵,矩阵 B 和 C 均为 A 的逆矩阵,即 $AB = BA = E$ 且 $AC = CA = E$. 那么有

$B = BE = B(AC) = (BA)C = EC = C$,因此 $B = C$. 由此可得以下定理.

定理 2.3.1 若 A 是可逆矩阵,则 A 的逆矩阵是唯一的,并将 A 的逆矩阵记作 A^{-1} .

下面讨论在什么条件下矩阵 A 是可逆的,若 A 可逆,如何求 A^{-1} 的问题.

设 A 为 n 阶方阵,用 A_{ij} 表示行列式 $\det(A)$ 中元素 a_{ij} 的代数余子式,则称矩阵

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

为 A 的伴随矩阵.

例 2.3.1 设 A^* 为 A 的伴随矩阵,证明 $AA^* = A^*A = \det(A)E$.

证 设 $A = (a_{ij})_n$,记 $AA^* = (b_{ij})_n$,则

$$b_{ij} = a_{i1}A_{j1} + a_{i2}A_{j2} + \cdots + a_{in}A_{jn} = \begin{cases} \det(A), & i = j, \\ 0, & i \neq j, \end{cases} \text{故, } AA^* = \det(A)E.$$

类似有 $A^*A = (\sum_{k=1}^n A_{ki}a_{kj}) = \det(A)E$.

定理 2.3.2 矩阵 A 可逆的充分必要条件是 $\det(A) \neq 0$,且 $A^{-1} = \frac{1}{\det(A)}A^*$.

证 先证明必要性. 设 A 可逆, 则存在 A^{-1} 使得 $AA^{-1} = E$, 于是 $\det(A)\det(A^{-1}) = \det(E) = 1$, 故 $\det(A) \neq 0$.

再证充分性. 设 $\det(A) \neq 0$, 令 $B = \frac{1}{\det(A)}A^*$, 有 $AB = BA = E$, 所以 A 可逆, 且 $A^{-1} = B = \frac{1}{\det(A)}A^*$.

换句话说, 矩阵 A 为可逆 $\Leftrightarrow A$ 为非奇异矩阵.

推论 2.3.1 设 A 为 n 阶方阵, 若存在矩阵 B , 使 $AB = E$ (或 $BA = E$) 成立, 则 A 是可逆矩阵, 并且 $B = A^{-1}$.

证 因为 $AB = E$, 故 $\det(AB) = \det(A)\det(B) = 1$, 于是 $\det(A) \neq 0$, 则 A 是可逆矩阵, A^{-1} 存在. 于是 $B = EB = (A^{-1}A)B = A^{-1}(AB) = A^{-1}$.

容易证明, 可逆矩阵具有以下简单性质.

性质 2.3.1 设矩阵 A 是可逆矩阵, 则 A 的逆矩阵 A^{-1} 也是可逆矩阵, 并且 A^{-1} 的逆矩阵为 A , 即 $(A^{-1})^{-1} = A$.

性质 2.3.2 设矩阵 A 是可逆矩阵, 常数 $k \neq 0$, 则 kA 也可逆, 并且 $(kA)^{-1} = \frac{1}{k}A^{-1}$.

性质 2.3.3 设矩阵 A, B 都是可逆矩阵, 则 AB 亦可逆, 并且 $(AB)^{-1} = B^{-1}A^{-1}$.

例 2.3.2 求矩阵 $A = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 2 \\ 2 & 1 & 1 \\ 2 & 2 & 1 \end{pmatrix}$ 的逆矩阵 A^{-1} .

解 经计算可得 $\det(A) = 3 \neq 0$, A 是可逆矩阵. 再计算 $A_{11} = -1, A_{21} = 2, A_{31} = 0, A_{12} = 0, A_{22} = -3, A_{32} = 3, A_{13} = 2, A_{23} = 2, A_{33} = -3$. 得 $A^* =$

$$\begin{pmatrix} -1 & 2 & 0 \\ 0 & -3 & 3 \\ 2 & 2 & -3 \end{pmatrix}, \text{ 于是 } A^{-1} = \frac{1}{\det(A)}A^* = \begin{pmatrix} -\frac{1}{3} & \frac{2}{3} & 0 \\ 0 & -1 & 1 \\ \frac{2}{3} & \frac{2}{3} & -1 \end{pmatrix}.$$

例 2.3.3 求解线性方程组 $\begin{cases} x_1 + 2x_2 + 2x_3 = 2, \\ 2x_1 + x_2 + x_3 = -1, \\ 2x_1 + 2x_2 + x_3 = 1. \end{cases}$

解 方程组的矩阵形式为 $Ax = b$, 其中 $A = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 2 \\ 2 & 1 & 1 \\ 2 & 2 & 1 \end{pmatrix}, b = \begin{pmatrix} 2 \\ -1 \\ 1 \end{pmatrix}, x =$

$$\begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix}. \text{由上例知 } \mathbf{A}^{-1} = \begin{pmatrix} -\frac{1}{3} & \frac{2}{3} & 0 \\ 0 & -1 & 1 \\ \frac{2}{3} & \frac{2}{3} & -1 \end{pmatrix}, \text{对 } \mathbf{Ax} = \mathbf{b} \text{ 两端同时左乘 } \mathbf{A}^{-1}, \text{ 于是 } \mathbf{x} =$$

$$\begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} = \mathbf{A}^{-1}\mathbf{b} = \begin{pmatrix} -\frac{4}{3} \\ 2 \\ -\frac{1}{3} \end{pmatrix}.$$

例 2.3.4 设矩阵 $\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 1 & -2 & -1 \\ 2 & -1 & 2 \\ 1 & -1 & 1 \end{pmatrix}$, $\mathbf{B} = \begin{pmatrix} 2 & 1 \\ 1 & 1 \end{pmatrix}$, $\mathbf{C} = \begin{pmatrix} -2 & 1 \\ 1 & -2 \\ 1 & -1 \end{pmatrix}$, 求矩

阵 \mathbf{X} 使之满足矩阵方程 $\mathbf{AXB} = \mathbf{C}$.

解 若矩阵 \mathbf{A} 和 \mathbf{B} 都是可逆矩阵, 则分别用 \mathbf{A}^{-1} 和 \mathbf{B}^{-1} 左乘、右乘方程两端, 有 $\mathbf{A}^{-1}\mathbf{AXB}\mathbf{B}^{-1} = \mathbf{A}^{-1}\mathbf{CB}^{-1}$, 即 $\mathbf{X} = \mathbf{A}^{-1}\mathbf{CB}^{-1}$.

经计算可得 $\det(\mathbf{A}) = 2 \neq 0$, $\det(\mathbf{B}) = 1 \neq 0$, 故 \mathbf{A} 和 \mathbf{B} 都是可逆矩阵, 且

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

$$\mathbf{B}^{-1} = \begin{pmatrix} 1 & -1 \\ -1 & 2 \end{pmatrix}, \text{ 于是 } \mathbf{X} = \mathbf{A}^{-1}\mathbf{CB}^{-1} = \begin{pmatrix} \frac{1}{2} & \frac{3}{2} & -\frac{5}{2} \\ 0 & 1 & -2 \\ \frac{1}{2} & -\frac{1}{2} & \frac{3}{2} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} -2 & 1 \\ 1 & -2 \\ 1 & -1 \end{pmatrix}$$

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

2.4 初等矩阵与矩阵的初等变换

2.3 节讨论了方阵可逆的充要条件, 并给出了利用伴随矩阵求逆矩阵的方法. 利用伴随矩阵计算低阶矩阵的逆是可行的. 但是, 若使用这种方法求高阶矩阵的逆矩阵, 其计算量是非常大的. 本节给出矩阵的初等变换和初等矩阵概念. 矩阵的初

等变换在求逆矩阵、解线性方程组以及以后要讨论的向量组的线性相关性和向量组的秩等理论中都有重要应用。

2.4.1 矩阵的初等变换

在利用消元法解线性方程组时,一般要对方程组进行三种同解变换:交换两个方程的次序、将某个方程两端同时乘以一个不为零的数、将一个方程两端同时乘以一个数再加到另外一个方程上去. 对方程组所作的这三种同解变换对应到矩阵上去,就是本节要讨论的矩阵的初等变换.

定义 2.4.1 以下三种变换称为矩阵的初等行(列)变换:

- 1) 交换矩阵两行(列)的位置;
- 2) 将矩阵某行(列)各个元素同时乘以一个不为零的数;
- 3) 矩阵某行(列)各个元素同时乘以一个数,再加到另外一行(列)的对应元素上去.

矩阵的初等行变换和初等列变换统称为矩阵的初等变换.

为了清楚显示对矩阵所作的初等变换,在变换过程中,常常用记号记录每一次变换.

交换第 i, j 两行的位置记作 $r_i \leftrightarrow r_j$, 交换第 i, j 两列的位置记作 $c_i \leftrightarrow c_j$; 将矩阵第 i 行(列)各个元素同时乘以一个不为零的数 $k \neq 0$, 记作 $kr_i (kc_i)$; 矩阵的第 j 行(列)各个元素同时乘以一个数 k , 再加到第 i 行(列)的对应元素上去, 记作 $r_i + kr_j (c_i + kc_j)$.

如果矩阵 A 经有限次初等变换化为 B , 则称矩阵 A 与 B 等价, 记作 $A \sim B$.

矩阵等价具有如下性质.

性质 2.4.1 反身性: $A \sim A$;

性质 2.4.2 对称性: 若 $A \sim B$, 则 $B \sim A$;

性质 2.4.3 传递性: 若 $A \sim B$, 且 $B \sim C$, 则 $A \sim C$.

例 2.4.1 试经过初等变换把矩阵 $A = \begin{pmatrix} 1 & -2 & -1 \\ 2 & -1 & 2 \\ 1 & -1 & 1 \end{pmatrix}$ 化为单位矩阵.

$$\begin{aligned} \text{解 } A &= \begin{pmatrix} 1 & -2 & -1 \\ 2 & -1 & 2 \\ 1 & -1 & 1 \end{pmatrix} \xrightarrow{\substack{r_2 - 2r_1 \\ r_3 - r_1}} \begin{pmatrix} 1 & -2 & -1 \\ 0 & 3 & 4 \\ 0 & 1 & 2 \end{pmatrix} \xrightarrow{\substack{c_2 + 2c_1 \\ c_3 + c_1}} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 3 & 4 \\ 0 & 1 & 2 \end{pmatrix} \\ &\xrightarrow{r_2 \leftrightarrow r_3} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 2 \\ 0 & 3 & 4 \end{pmatrix} \xrightarrow{r_3 - 3r_2} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 2 \\ 0 & 0 & -2 \end{pmatrix} \xrightarrow{\substack{r_2 + r_3 \\ r_3 \times (-\frac{1}{2})}} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} = E. \end{aligned}$$

例 2.4.2 设矩阵 $A = \begin{pmatrix} 2 & 1 & 3 & -2 \\ -1 & 1 & -2 & 4 \\ 3 & 3 & 4 & 0 \end{pmatrix}$, $B = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$, 证明

$$A \rightarrow F = \begin{pmatrix} 1 & \cdots & 0 & 0 & \cdots & 0 \\ \vdots & \ddots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & \cdots & 1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & \cdots & 0 & 0 & \cdots & 0 \\ \vdots & \ddots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & \cdots & 0 & 0 & \cdots & 0 \end{pmatrix},$$

由于 A 为可逆矩阵, 故 F 也是可逆矩阵, $\det(F) \neq 0$. 于是 $F = E$, 即 $A \rightarrow E$, 同时有 $E \rightarrow A$. 由定理 2.4.2 知存在初等矩阵 $P_1, P_2, \dots, P_r, P_{r+1}, \dots, P_s$, 使得 $A = P_1 P_2 \cdots P_r E P_{r+1} \cdots P_s = P_1 P_2 \cdots P_s$.

定理 2.4.4 设 A, B 都是 $m \times n$ 矩阵, 则 A 和 B 等价的充要条件是存在 m 阶可逆矩阵 P 和 n 阶可逆矩阵 Q , 使得 $PAQ = B$.

证 设 $A \rightarrow B$, 并且 A 经 s 次初等行变换和 t 次初等列变换化为 B , 而每进行一次初等行(列)变换相当于 A 左(右)乘一个初等矩阵, 于是存在初等矩阵 P_1, P_2, \dots, P_s 和 Q_1, Q_2, \dots, Q_t , 使得 $P_s \cdots P_2 P_1 A Q_1 Q_2 \cdots Q_t = B$. 现令 $P = P_s \cdots P_2 P_1$, $Q = Q_1 Q_2 \cdots Q_t$, 则 P 和 Q 均为可逆矩阵, 使得 $PAQ = B$. 反之亦然.

下面给出用初等变换求可逆矩阵的逆矩阵的方法.

设 A 为可逆矩阵, 则存在有限个初等矩阵 P_1, P_2, \dots, P_s , 使得 $A = P_1 P_2 \cdots P_s$, 即 $A = P_1 P_2 \cdots P_s E$, 于是有

$$P_s^{-1} \cdots P_2^{-1} P_1^{-1} A = E,$$

则

$$P_s^{-1} \cdots P_2^{-1} P_1^{-1} E = A^{-1}.$$

这表明, 可逆矩阵 A 经若干次初等行变换可以化为 E , 而 E 经过相同的初等行变换则化为 A^{-1} . 若将矩阵 A 和 E 并在一起, 组成一个 $n \times 2n$ 的矩阵 (A, E) , 对其进行初等行变换, 使其左半部分化为 E , 则右半部分即为 A^{-1} . 这就是用初等变换求逆矩阵的方法. 即

$$(A, E) \xrightarrow{\text{行变换}} (E, B), \text{ 则 } B = A^{-1}.$$

例 2.4.3 设矩阵 $A = \begin{pmatrix} 2 & 1 & 3 \\ 1 & 2 & -1 \\ 1 & 1 & 2 \end{pmatrix}$, 求 A^{-1} .

解 作如下初等行变换

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

$$\xrightarrow{\substack{r_2 - 2r_1 \\ r_3 - r_1}} \begin{pmatrix} 1 & 2 & -1 & \vdots & 0 & 1 & 0 \\ 0 & -3 & 5 & \vdots & 1 & -2 & 0 \\ 0 & -1 & 3 & \vdots & 0 & -1 & 1 \end{pmatrix}$$

$$\begin{aligned} & \xrightarrow[r_3 - 3r_2]{\begin{matrix} r_2 \leftrightarrow r_3 \\ r_1 + 2r_2 \end{matrix}} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 5 & \vdots & 0 & -1 & 2 \\ 0 & -1 & 3 & \vdots & 0 & -1 & 1 \\ 0 & 0 & -4 & \vdots & 1 & 1 & -3 \end{pmatrix} \\ & \xrightarrow[r_2 \times (-1)]{r_3 \times \left(-\frac{1}{4}\right)} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 5 & \vdots & 0 & -1 & 2 \\ 0 & 1 & -3 & \vdots & 0 & 1 & -1 \\ 0 & 0 & 1 & \vdots & -\frac{1}{4} & -\frac{1}{4} & \frac{3}{4} \end{pmatrix} \\ & \xrightarrow[r_2 + 3r_3]{r_1 - 5r_3} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & \vdots & \frac{5}{4} & \frac{1}{4} & -\frac{7}{4} \\ 0 & 1 & 0 & \vdots & -\frac{3}{4} & \frac{1}{4} & \frac{5}{4} \\ 0 & 0 & 1 & \vdots & -\frac{1}{4} & -\frac{1}{4} & \frac{3}{4} \end{pmatrix}, \end{aligned}$$

$$\text{于是 } A^{-1} = \begin{pmatrix} \frac{5}{4} & \frac{1}{4} & -\frac{7}{4} \\ -\frac{3}{4} & \frac{1}{4} & \frac{5}{4} \\ -\frac{1}{4} & -\frac{1}{4} & \frac{3}{4} \end{pmatrix}.$$

例 2.4.4 设 $y = Ax$ 为从 x 到 y 的线性变换, 变换矩阵 $A = \begin{pmatrix} 2 & 1 & 3 \\ 1 & 2 & -1 \\ 1 & 1 & 2 \end{pmatrix}$, 求

从 y 到 x 的线性变换.

解 由例 2.4.3 知变换矩阵 $A = \begin{pmatrix} 2 & 1 & 3 \\ 1 & 2 & -1 \\ 1 & 1 & 2 \end{pmatrix}$ 是可逆的, 并且 $A^{-1} =$

$$\begin{pmatrix} \frac{5}{4} & \frac{1}{4} & -\frac{7}{4} \\ -\frac{3}{4} & \frac{1}{4} & \frac{5}{4} \\ -\frac{1}{4} & -\frac{1}{4} & \frac{3}{4} \end{pmatrix}, \text{ 于是从 } y \text{ 到 } x \text{ 的线性变换为 } x = A^{-1}y, \text{ 即从 } y \text{ 到 } x \text{ 的线性变}$$

换为

$$\begin{cases} x_1 = \frac{5}{4}y_1 + \frac{1}{4}y_2 - \frac{7}{4}y_3, \\ x_2 = -\frac{3}{4}y_1 + \frac{1}{4}y_2 + \frac{5}{4}y_3, \\ x_3 = -\frac{1}{4}y_1 - \frac{1}{4}y_2 + \frac{3}{4}y_3. \end{cases}$$

下面考虑应用矩阵的初等变换的方法求解线性方程组 $Ax = B$, 若系数矩阵是可逆的, 即 $A = P_1 P_2 \cdots P_s$, 那么 $P_s^{-1} \cdots P_2^{-1} P_1^{-1} B = A^{-1} Ax = x$, 这表明, 系数矩阵 A 经若干次初等行变换可以化为 E , 则 B 经过相同的初等行变换则化为 x .

例 2.4.5 求解线性方程组
$$\begin{cases} x_1 + 2x_2 + 2x_3 = 2, \\ 2x_1 + x_2 + x_3 = -1, \\ 2x_1 + 2x_2 + x_3 = 1. \end{cases}$$

解 将方程组写为矩阵形式 $Ax = b$, 其中 $A = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 2 \\ 2 & 1 & 1 \\ 2 & 2 & 1 \end{pmatrix}$, $x = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix}$, $b =$

$\begin{pmatrix} 2 \\ -1 \\ 1 \end{pmatrix}$. 由于矩阵 A 是可逆的, 为使 $x = A^{-1}b$, 作如下初等行变换:

$$(A, b) = \left(\begin{array}{ccc|c} 1 & 2 & 2 & 2 \\ 2 & 1 & 1 & -1 \\ 2 & 2 & 1 & 1 \end{array} \right) \xrightarrow[r_2-2r_1]{r_3-r_2} \left(\begin{array}{ccc|c} 1 & 2 & 2 & 2 \\ 0 & -3 & -3 & -5 \\ 0 & 1 & 0 & 2 \end{array} \right) \xrightarrow{r_3 \leftrightarrow r_2}$$

$$\left(\begin{array}{ccc|c} 1 & 2 & 2 & 2 \\ 0 & 1 & 0 & 2 \\ 0 & -3 & -3 & -5 \end{array} \right) \xrightarrow{r_3+3r_2} \left(\begin{array}{ccc|c} 1 & 2 & 2 & 2 \\ 0 & 1 & 0 & 2 \\ 0 & 0 & -3 & 1 \end{array} \right) \xrightarrow[r_1-2r_2]{\begin{array}{l} r_1-2r_2 \\ -\frac{1}{3}r_3 \\ r_1-2r_3 \end{array}} \left(\begin{array}{ccc|c} 1 & 0 & 0 & -\frac{4}{3} \\ 0 & 1 & 0 & 2 \\ 0 & 0 & 1 & \frac{1}{3} \end{array} \right)$$

于是可得, 方程组的解为
$$\begin{cases} x_1 = -\frac{4}{3}, \\ x_2 = 2, \\ x_3 = -\frac{1}{3}. \end{cases}$$

与例 2.4.5 类似, 可以利用矩阵初等行变换的方法求解矩阵方程 $AX = B$, 其中 A, B, X 均为矩阵.

例 2.4.6 设矩阵 $A = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 3 \\ 2 & 1 & 0 \\ 1 & -1 & 2 \end{pmatrix}$, $B = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 3 \\ 4 & 3 & 2 \\ 1 & -2 & 2 \end{pmatrix}$, $C = \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 2 & 1 \\ 3 & 1 \end{pmatrix}$, 求矩

阵 X , 使得方程 $2AX = BX + C$ 成立.

解 由 $2AX = BX + C$ 可得 $(2A - B)X = C$, 于是 $X = (2A - B)^{-1}C$, 作如下初等行变换

$$(2A - B, C) = \left(\begin{array}{ccc|cc} 1 & 1 & 3 & 1 & 2 \\ 0 & -1 & -2 & 2 & 1 \\ 1 & 0 & 2 & 3 & 1 \end{array} \right) \xrightarrow{r_3-r_1} \left(\begin{array}{ccc|cc} 1 & 1 & 3 & 1 & 2 \\ 0 & -1 & -2 & 2 & 1 \\ 0 & -1 & -1 & 2 & -1 \end{array} \right)$$

$$\begin{aligned} & \xrightarrow[r_3 - r_2]{r_1 + r_2} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 1 & \vdots & 3 & 3 \\ 0 & -1 & -2 & \vdots & 2 & 1 \\ 0 & 0 & 1 & \vdots & 0 & -2 \end{pmatrix} \\ & \xrightarrow[r_2 + 2r_3]{r_1 - r_3} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & \vdots & 3 & 5 \\ 0 & -1 & 0 & \vdots & 2 & -3 \\ 0 & 0 & 1 & \vdots & 0 & -2 \end{pmatrix} \\ & \xrightarrow{r_2 \times (-1)} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & \vdots & 3 & 5 \\ 0 & 1 & 0 & \vdots & -2 & 3 \\ 0 & 0 & 1 & \vdots & 0 & -2 \end{pmatrix}. \end{aligned}$$

由此得 $\mathbf{X} = \begin{pmatrix} 3 & 5 \\ -2 & 3 \\ 0 & -2 \end{pmatrix}$.

现在请读者考虑,若要求解形如 $\mathbf{XA} = \mathbf{B}$ 的矩阵方程,又该如何计算?

2.5 矩阵的秩

矩阵的秩是一个重要概念,在研究线性方程组解的情况及向量组的线性相关性方面有着重要应用.为了给出矩阵秩的定义,首先给出矩阵的子式的概念.

定义 2.5.1 设 \mathbf{A} 为 $m \times n$ 矩阵,在 \mathbf{A} 中任取 k 行 k 列 ($k \leq \min\{m, n\}$),位于这些行列交叉位置上的 k^2 个元素,按它们在矩阵中的位置顺序构成的 k 阶行列式称为矩阵 \mathbf{A} 的一个 k 阶子式.

显然, $m \times n$ 矩阵 \mathbf{A} 的 k 阶子式共有 $C_m^k C_n^k$ 个.

定义 2.5.2 若 $m \times n$ 矩阵 \mathbf{A} 有一个 r 阶子式 $D_r \neq 0$,而 \mathbf{A} 的所有 $r+1$ 阶子式(如果有的话)均为零,则称矩阵 \mathbf{A} 的秩为 r ,记作 $R(\mathbf{A}) = r$.

规定零矩阵的秩为零.

由矩阵秩的定义不难看出,矩阵的秩具有如下性质.

性质 2.5.1 $0 \leq R(\mathbf{A}_{m \times n}) \leq \min\{m, n\}$;

性质 2.5.2 $R(\mathbf{A}^T) = R(\mathbf{A})$;

性质 2.5.3 若 $R(\mathbf{A}) = r$,则 \mathbf{A} 的所有阶数大于 r 的子式(如果有的话)均为零.即若矩阵 \mathbf{A} 的秩为 r ,则不等于零的最高阶子式的阶数为 r .

例 2.5.1 设矩阵 $\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 2 & 1 & 1 \\ 1 & 2 & 2 \\ 1 & -1 & -1 \end{pmatrix}$,求 \mathbf{A} 的秩 $R(\mathbf{A})$.

解 首先容易看出 \mathbf{A} 有一个 2 阶子式 $D_2 = \begin{vmatrix} 2 & 1 \\ 1 & 2 \end{vmatrix} = 3 \neq 0$,而 \mathbf{A} 的 3 阶子式

(最高阶)只有一个为 $\det(\mathbf{A}) = \begin{vmatrix} 2 & 1 & 1 \\ 1 & 2 & 2 \\ 1 & -1 & -1 \end{vmatrix} = 0$, 因此 $R(\mathbf{A}) = 2$.

用定义求矩阵的秩往往需要进行大量的行列式计算, 这给计算带来很多不便. 但对于一些特殊矩阵, 有时可以很方便地观察到其秩的情况.

例如, 矩阵 $\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 2 & 3 & 1 \\ 0 & 0 & -1 & 0 & 2 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$, 不难看出 \mathbf{A} 的所有 4 阶子式均为零, 而

有一个 3 阶子式 $D = \begin{vmatrix} 1 & 2 & 1 \\ 0 & -1 & 2 \\ 0 & 0 & 1 \end{vmatrix} = -1 \neq 0$, 因此, $R(\mathbf{A}) = 3$.

定义 2.5.3 若矩阵的每一行中的第一个非零元素的下方及左下方的元素均为零, 并且元素全为零的行全部位于非零行的下方, 则称该矩阵为**阶梯形矩阵**.

特殊地, 对于一个阶梯形矩阵, 若非零行中的第一个非零元素都为 1, 且它在列中的其余元素均为 0, 则称该矩阵为**行最简形矩阵**.

例 2.5.2 设 $\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 & 1 & 2 \\ 1 & 1 & 2 & -1 & 3 \\ 2 & 2 & 4 & -2 & 1 \end{pmatrix}$, 试通过初等行变换将矩阵 \mathbf{A} 化为阶

梯形矩阵.

解 $\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 & 1 & 2 \\ 1 & 1 & 2 & -1 & 3 \\ 2 & 2 & 4 & -2 & 1 \end{pmatrix} \xrightarrow{r_1 \leftrightarrow r_2} \begin{pmatrix} 1 & 1 & 2 & -1 & 3 \\ 0 & 1 & 0 & 1 & 2 \\ 2 & 2 & 4 & -2 & 1 \end{pmatrix} \xrightarrow{r_3 - 2r_1}$

$\begin{pmatrix} 1 & 1 & 2 & -1 & 3 \\ 0 & 1 & 0 & -1 & 2 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & -5 \end{pmatrix} = \mathbf{B}$, 则 \mathbf{B} 为阶梯形矩阵.

进一步, 对继续进行初等行变换有

$\mathbf{B} = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 2 & -1 & 3 \\ 0 & 1 & 0 & -1 & 2 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & -5 \end{pmatrix} \xrightarrow{\begin{matrix} r_1 - r_2 \\ -\frac{1}{5}r_3 \end{matrix}} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 2 & 2 & 1 \\ 0 & 1 & 0 & -1 & 2 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \xrightarrow{\begin{matrix} r_1 - r_3 \\ r_2 - 2r_3 \end{matrix}}$

$\begin{pmatrix} 1 & 0 & 2 & 2 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & -1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} = \mathbf{U}$, 则 \mathbf{U} 为行最简形矩阵.

显然, 阶梯形矩阵的秩等于其非零行的行数.

定理 2.5.1 矩阵经初等变换其秩不变, 即若 $\mathbf{A} \rightarrow \mathbf{B}$, 则 $R(\mathbf{A}) = R(\mathbf{B})$.

证明 设 $R(\mathbf{A}) = r$, 且 $D_r \neq 0$ 为矩阵 \mathbf{A} 的一个最高阶 (r 阶) 非零子式.

若矩阵 A 经初等行变换 $r_i \leftrightarrow r_j$ 或 $r_i \times k$ 化为 B , 由行列式的性质, 在 B 中容易找到一个相应的 r 阶子式 $D_1 \neq 0$, 于是 $R(B) \geq r$.

若矩阵 A 经初等行变换 $r_i + kr_j$ 化为 B , 如果 D_r 中不含第 i 行或同时含有第 i 行与第 j 行, 则有 $D_1 = D_r \neq 0$, 于是 $R(B) \geq r$. 如果 D_r 中含第 i 行但不含第 j 行, 考虑

$$D_1 = \begin{vmatrix} \vdots & & & & \\ a_i + ka_j & & & & \\ \vdots & & & & \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} \vdots & & & & \\ a_i & & & & \\ \vdots & & & & \end{vmatrix} + k \begin{vmatrix} \vdots & & & & \\ a_j & & & & \\ \vdots & & & & \end{vmatrix} = D_r + k\hat{D}_r.$$

若 $\hat{D}_r = 0$, 则有 $D_1 = D_r \neq 0$, 于是 $R(B) \geq r$. 若 $\hat{D}_r \neq 0$, 此时, 可知 A 中有一个不含第 i 行的 r 阶非零子式 \hat{D}_r , 再结合前面的法可得 $R(B) \geq r$.

综上所述, A 经过一次初等行变换化为 B , 则有 $R(B) \geq R(A)$. 显然, B 也可经过一次初等行变换化为 A , 则有 $R(A) \geq R(B)$, 故 $R(A) = R(B)$. 对于列变换类似地, 可得同样的结论. 因此, A 经过有限次初等变换化为 B , 即 $A \rightarrow B$, 则 $R(A) = R(B)$.

推论 2.5.1 设 A 为 m 阶可逆方阵, B 为 $m \times n$ 矩阵, 则 $R(AB) = R(B)$.

由定理 2.5.1, 可以通过初等变换求矩阵的秩: 对矩阵进行初等变换, 将其化为阶梯形, 所得阶梯形矩阵中非零行的行数即为所求矩阵的秩.

例 2.5.3 求矩阵 $A = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 2 & 3 & 1 \\ 1 & 2 & -1 & 0 & 2 \\ 2 & 2 & 4 & 6 & 1 \\ 2 & 3 & 1 & 3 & 3 \end{pmatrix}$ 的秩, 并求 A 的一个不等于零的

最高阶子式.

解 对 A 实施初等行变换,

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 2 & 3 & 1 \\ 1 & 2 & -1 & 0 & 2 \\ 2 & 2 & 4 & 6 & 1 \\ 2 & 3 & 1 & 3 & 3 \end{pmatrix} \xrightarrow{\substack{r_2 - r_1 \\ r_3 - 2r_1 \\ r_4 - 2r_1}} \begin{pmatrix} 1 & 1 & 2 & 3 & 1 \\ 0 & 1 & -3 & -3 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & -1 \\ 0 & 1 & -3 & -3 & 1 \end{pmatrix} \\ \xrightarrow{r_4 - r_2} \begin{pmatrix} 1 & 1 & 2 & 3 & 1 \\ 0 & 1 & -3 & -3 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & -1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} = B.$$

于是 $R(A) = R(B) = 3$.

由于矩阵 A 经初等行变换化为 B , 因此, A 中最高阶(3阶)非零子式所在的列与 B 中最高阶(3阶)非零子式所在的列(第 1, 2, 5 列)相同. 于是, 求 A 的一个不等于零的最高阶子式只需在矩阵 A 的第 1, 2, 5 列中找到即可, 不难得到子式

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

为 A 的一个不等于零最高阶子式.

设 A 为 n 阶方阵, 若 $R(A) = n$, 则称 A 为满秩矩阵.

显然, A 为满秩矩阵 $\Leftrightarrow A$ 为非奇异矩阵 $\Leftrightarrow A$ 为可逆矩阵.

2.6 矩阵的分块

在处理行数、列数较大的矩阵时, 常用一些贯穿矩阵的纵线和横线将矩阵分成若干部分, 每一部分构成一个小的矩阵称为 A 的子块, 这样矩阵 A 可以视为是由这些子块构成的矩阵. 这种处理方法称为矩阵的分块方法.

例如, 矩阵 $A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} \\ a_{41} & a_{42} & a_{43} \end{pmatrix}$, 可以根据不同需要对矩阵 A 进行不同的

分块.

例如, $A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} \\ a_{41} & a_{42} & a_{43} \end{pmatrix}$. 对于这种分块方法, 令 $A_{11} = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} \end{pmatrix}$, $A_{12} =$

$\begin{pmatrix} a_{13} \\ a_{23} \end{pmatrix}$, $A_{21} = \begin{pmatrix} a_{31} & a_{32} \\ a_{41} & a_{42} \end{pmatrix}$, $A_{22} = \begin{pmatrix} a_{33} \\ a_{43} \end{pmatrix}$, 称 A_{ij} 为 A 的子块, $i, j \in \{1, 2\}$. 那么, 矩

阵 A 可写成以子块为“元素”的表示形式 $A = \begin{pmatrix} A_{11} & A_{12} \\ A_{21} & A_{22} \end{pmatrix}$. 用矩阵的子块表示矩阵的方法称为矩阵分块法. 同时, 以子块为“元素”的矩阵称为分块矩阵.

对 A 还可以根据需要做其他的分块方法, 如 $A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} \\ a_{41} & a_{42} & a_{43} \end{pmatrix}$, 或 $A =$

$\begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} \\ a_{41} & a_{42} & a_{43} \end{pmatrix}$. 对于 A 的后两种分法, 可以类似写出其分块矩阵, 此处不再赘述.

分块矩阵的运算规则与普通矩阵的运算规则类似,对矩阵进行分块的原则是使计算尽可能简便易行,但在分块矩阵的分块及运算过程中必须遵守相应的运算规则.

1. 分块矩阵的加法

设 A 和 B 为同型矩阵,对 A 和 B 采用完全相同的分块方式,如

$$A = \begin{pmatrix} A_{11} & \cdots & A_{1r} \\ \vdots & & \vdots \\ A_{s1} & \cdots & A_{sr} \end{pmatrix}, \quad B = \begin{pmatrix} B_{11} & \cdots & B_{1r} \\ \vdots & & \vdots \\ B_{s1} & \cdots & B_{sr} \end{pmatrix},$$

其中 A_{ij} 与 B_{ij} 也均为同型矩阵,则

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

2. 数乘分块矩阵

设分块矩阵 $A = \begin{pmatrix} A_{11} & \cdots & A_{1r} \\ \vdots & & \vdots \\ A_{s1} & \cdots & A_{sr} \end{pmatrix}$, k 为数,则 $kA = k \begin{pmatrix} A_{11} & \cdots & A_{1r} \\ \vdots & & \vdots \\ A_{s1} & \cdots & A_{sr} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} kA_{11} & \cdots & kA_{1r} \\ \vdots & & \vdots \\ kA_{s1} & \cdots & kA_{sr} \end{pmatrix}$.

3. 分块矩阵乘法

在对分块矩阵进行乘法运算时,不仅要求 A 的列数等于 B 的行数,且还要求 A 关于列的分块方式与 B 关于行的分块方式完全一致,使得左边分块矩阵的列数与右边分块矩阵的行数相同.

例如, $A = \begin{pmatrix} A_{11} & \cdots & A_{1r} \\ \vdots & & \vdots \\ A_{s1} & \cdots & A_{sr} \end{pmatrix}$, $B = \begin{pmatrix} B_{11} & \cdots & B_{1t} \\ \vdots & & \vdots \\ B_{r1} & \cdots & B_{rt} \end{pmatrix}$, 其中 $A_{i1}, A_{i2}, \dots, A_{ir}$ 的列

数分别等于 $B_{1j}, B_{2j}, \dots, B_{rj}$ 的行数,则 $AB = \begin{pmatrix} C_{11} & \cdots & C_{1t} \\ \vdots & & \vdots \\ C_{s1} & \cdots & C_{st} \end{pmatrix}$, 其中 $C_{ij} =$

$$\sum_{k=1}^r A_{ik} B_{kj} \quad (i = 1, 2, \dots, s; j = 1, 2, \dots, t).$$

例 2.6.1 设 $A = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 1 & 2 & -1 & 0 \\ 2 & -1 & 0 & -1 \end{pmatrix}$, $B = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 1 \\ 2 & 1 & 0 \\ 2 & 1 & 0 \\ 1 & 2 & 0 \end{pmatrix}$, 利用分块矩阵,

计算 AB .

解 对矩阵 A 和 B 进行分块

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 1 & 2 & -1 & 0 \\ 2 & -1 & 0 & -1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} E & O \\ A_{21} & -E \end{pmatrix}, \quad B = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 1 \\ 2 & 1 & 0 \\ 2 & 1 & 0 \\ 1 & 2 & 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} B_{11} & B_{12} \\ B_{21} & O \end{pmatrix}.$$

$$\text{于是, } AB = \begin{pmatrix} B_{11} & B_{12} \\ A_{21}B_{11} - B_{21} & A_{21}B_{12} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 1 \\ 2 & 1 & 0 \\ 3 & 1 & 1 \\ -1 & -3 & 2 \end{pmatrix}.$$

4. 分块矩阵的转置

$$\text{设 } A = \begin{pmatrix} A_{11} & \cdots & A_{1r} \\ \vdots & & \vdots \\ A_{s1} & \cdots & A_{sr} \end{pmatrix}, \text{ 则 } A^T = \begin{pmatrix} A_{11}^T & \cdots & A_{s1}^T \\ \vdots & & \vdots \\ A_{1r}^T & \cdots & A_{sr}^T \end{pmatrix}.$$

5. 对角分块方阵

设 n 阶方阵 A 可作如下分块:

$$A = \begin{pmatrix} A_1 & & & \\ & A_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & A_r \end{pmatrix},$$

即 A 的分块矩阵只有主对角线上有非零子块, 而且子块 $A_k (k = 1, 2, \dots, r)$ 都是方阵, 其余子块均为零矩阵, 此时称为对角分块方阵.

对角分块方阵具有以下性质.

1) 对角分块方阵的行列式等于对角线上各子块行列式之积, 即

$$\det(A) = \begin{vmatrix} A_1 & & & \\ & A_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & A_r \end{vmatrix} = \det(A_1)\det(A_2)\cdots\det(A_r);$$

2) 若各子块 A_k 都是可逆矩阵, 则 A 也可逆, 并且

$$\mathbf{A}^{-1} = \begin{pmatrix} \mathbf{A}_1^{-1} & & & \\ & \mathbf{A}_2^{-1} & & \\ & & \ddots & \\ & & & \mathbf{A}_r^{-1} \end{pmatrix}.$$

对角分块矩阵的以上两个性质的证明是容易的,在此从略.

例 2.6.2 设 $\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 3 & 2 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & -1 & 3 \\ 0 & 0 & 1 & 2 \end{pmatrix}$, 求 $\det(\mathbf{A})$ 及 \mathbf{A}^{-1} .

解 对 \mathbf{A} 作如下分块

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

即令 $\mathbf{A} = \begin{pmatrix} \mathbf{A}_1 & \\ & \mathbf{A}_2 \end{pmatrix}$, 其中 $\mathbf{A}_1 = \begin{pmatrix} 3 & 2 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$, $\mathbf{A}_2 = \begin{pmatrix} -1 & 3 \\ 1 & 2 \end{pmatrix}$, 则 \mathbf{A} 为对角分块矩阵, 容

易计算 $\det(\mathbf{A}_1) = \begin{vmatrix} 3 & 2 \\ 0 & 1 \end{vmatrix} = 3$, $\det(\mathbf{A}_2) = \begin{vmatrix} -1 & 3 \\ 1 & 2 \end{vmatrix} = -5$, 并且 $\mathbf{A}_1^{-1} =$

$$\begin{pmatrix} \frac{1}{3} & -\frac{2}{3} \\ 0 & 1 \end{pmatrix}, \mathbf{A}_2^{-1} = \begin{pmatrix} -\frac{2}{5} & \frac{3}{5} \\ \frac{1}{5} & \frac{1}{5} \end{pmatrix}.$$

于是 $\det(\mathbf{A}) = \det(\mathbf{A}_1)\det(\mathbf{A}_2) = -15$, $\mathbf{A}^{-1} = \begin{pmatrix} \frac{1}{3} & -\frac{2}{3} & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & -\frac{2}{5} & \frac{3}{5} \\ 0 & 0 & \frac{1}{5} & \frac{1}{5} \end{pmatrix}.$

习 题 2

1. 设矩阵 $\mathbf{A} = \begin{pmatrix} -1 & 0 & 4 \\ 2 & 1 & 5 \end{pmatrix}$, $\mathbf{B} = \begin{pmatrix} 2 & 1 & -1 \\ 3 & 2 & 1 \end{pmatrix}$, 试计算 $\mathbf{A} + \mathbf{B}$, $\mathbf{A} - \mathbf{B}$, $2\mathbf{A} -$

3B, AB^T , BA^T .

2. 已知矩阵 $A = \begin{pmatrix} 3 & -1 & 2 \\ 1 & 0 & 3 \end{pmatrix}$, $B = \begin{pmatrix} 2 & 1 & -1 \\ -3 & 2 & 1 \end{pmatrix}$, 试求矩阵 X , 使得等式

$2A - 3X + B = O$ 成立.

3. 已知两个线性变换 $\begin{cases} x_1 = 3y_1 & - y_3, \\ x_2 = y_1 + 2y_2 - 2y_3, \\ x_3 = & y_2 + 3y_3, \end{cases} \begin{cases} y_1 = 2z_1 - 3z_2, \\ y_2 = z_1 + 2z_3, \\ y_3 = -z_2 + 3z_3, \end{cases}$ 求从 z_1, z_2, z_3 到 x_1, x_2, x_3 的线性变换.

4. 计算下列矩阵的乘积:

(1) $\begin{pmatrix} 0 & 2 & 1 \\ 1 & -2 & 1 \\ -3 & 4 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 3 \\ -2 \\ 1 \end{pmatrix}$; (2) $\begin{pmatrix} 2 \\ 3 \\ 1 \end{pmatrix} (3, 2, 3)$; (3) $(3, 2, 3) \begin{pmatrix} 2 \\ 3 \\ 1 \end{pmatrix}$;

(4) $(x_1, x_2, x_3) \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ a_{12} & a_{22} & a_{23} \\ a_{13} & a_{23} & a_{33} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix}$.

5. 设矩阵 $A = \begin{pmatrix} \cos \theta & -\sin \theta \\ \sin \theta & \cos \theta \end{pmatrix}$, 证明 $A^k = \begin{pmatrix} \cos k\theta & -\sin k\theta \\ \sin k\theta & \cos k\theta \end{pmatrix}$, 其中 k 为自然数.

6. 试指出下列矩阵中哪些是可逆的, 若可逆, 求其逆矩阵:

$A = \begin{pmatrix} 2 & 0 & 1 \\ 2 & -1 & 1 \\ 0 & 2 & 0 \end{pmatrix}$; $B = \begin{pmatrix} 1 & 3 & 1 \\ 3 & -1 & 1 \\ 1 & 2 & 0 \end{pmatrix}$; $C = \begin{pmatrix} 2 & 4 & 0 \\ 3 & -1 & 1 \\ 1 & 2 & 0 \end{pmatrix}$; $D = \begin{pmatrix} 2 & 3 & 1 \\ 4 & -1 & 2 \\ 0 & 1 & 2 \end{pmatrix}$.

7. 求下列矩阵的逆矩阵:

(1) $\begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 3 & 1 \end{pmatrix}$; (2) $\begin{pmatrix} \cos \theta & -\sin \theta \\ \sin \theta & \cos \theta \end{pmatrix}$; (3) $\begin{pmatrix} 1 & 2 & 1 \\ 2 & 1 & -2 \\ 3 & 0 & 1 \end{pmatrix}$;

(4) $\begin{pmatrix} 4 & 0 & 0 & 0 \\ 3 & 3 & 0 & 0 \\ 2 & 2 & 2 & 0 \\ 1 & 1 & 1 & 1 \end{pmatrix}$; (5) $\begin{pmatrix} 1 & 2 & 0 & 0 \\ 2 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 2 & 1 \\ 0 & 0 & 3 & 2 \end{pmatrix}$; (6) $\begin{pmatrix} a_1 & & & \\ & a_2 & & 0 \\ & & \ddots & \\ 0 & & & a_n \end{pmatrix}$ ($a_i \neq 0, i = 1, 2, \dots, n$).

8. 已知线性变换: $\begin{cases} x_1 = 2y_1 + 2y_2 + y_3, \\ x_2 = 3y_1 + y_2 + 5y_3, \\ x_3 = 3y_1 + 2y_2 + 3y_3, \end{cases}$ 用矩阵表示从变量 x_1, x_2, x_3 到

变量 y_1, y_2, y_3 的线性变换.

9. 解线性方程组

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

$$(3) \begin{cases} x_1 + 2x_2 = 1, \\ x_1 + x_2 + 2x_3 = 0, \\ x_2 + x_3 + 2x_4 = 0, \\ x_3 + x_4 + 2x_5 = 0, \\ x_4 + x_5 = 1. \end{cases}$$

10. 解下列矩阵方程

$$(1) \begin{pmatrix} 1 & 1 & -1 \\ -2 & 2 & 1 \\ 1 & 0 & 1 \end{pmatrix} \mathbf{X} = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 2 \end{pmatrix}; \quad (2) \mathbf{X} \begin{pmatrix} 1 & 1 & -1 \\ 1 & 1 & 0 \\ 1 & -1 & 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 3 \\ 5 & 3 & 2 \\ 1 & 1 & 4 \end{pmatrix};$$

$$(3) \mathbf{X} \begin{pmatrix} 1 & 1 & -1 \\ 2 & 1 & 0 \\ 1 & 1 & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 3 & -1 & 2 \\ 1 & 3 & 1 \end{pmatrix}.$$

11. 设 $a, b, c, d \neq 0$, 利用分块矩阵求下列矩阵的逆.

$$(1) \mathbf{A} = \begin{pmatrix} a & 0 & 0 & 0 \\ 0 & a & 0 & 0 \\ 1 & 0 & b & 0 \\ 0 & 1 & 0 & b \end{pmatrix}, \quad (2) \mathbf{B} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & c & 0 \\ 0 & 1 & 0 & c \\ 0 & 0 & d & 0 \\ 0 & 0 & 0 & d \end{pmatrix}.$$

12. 分别求下列矩阵的秩, 并求其一个最高阶非零子式.

$$(1) \mathbf{A} = \begin{pmatrix} 1 & -1 & 1 & 1 \\ 2 & -2 & 1 & 1 \\ 4 & 1 & 3 & 8 \\ 1 & 0 & 2 & 3 \end{pmatrix}; \quad (2) \mathbf{B} = \begin{pmatrix} 1 & -1 & -1 & 1 & 0 \\ 1 & -1 & 1 & -3 & 1 \\ -1 & 1 & 2 & -3 & -2 \\ 2 & -2 & -1 & 0 & 3 \end{pmatrix}.$$

$$13. \text{ 设线性方程组 } \begin{cases} x_1 + x_2 + 2x_3 + 3x_4 = 1, \\ x_2 + x_3 - 4x_4 = 1, \\ x_1 + 2x_2 + 3x_3 - x_4 = 4, \\ 2x_1 + 3x_2 - x_3 - x_4 = -6. \end{cases} \quad \text{试求该线性方程组的系数}$$

矩阵 \mathbf{A} 的秩 $R(\mathbf{A})$ 和增广矩阵 $\mathbf{B} = (\mathbf{A}, \mathbf{b})$ 的秩 $R(\mathbf{B})$.

习题答案

习题 1

1. (1) $4ab$, (2) 1, (3) -1 , (4) 5, (5) $(c-a)(c-b)(b-a)$, (6) $-2(x^3+y^3)$.

2. (1) 0, (2) 6, (3) 5, (4) 3, (5) $\frac{n(n-1)}{2}$, (6) $\frac{n(n+1)}{2}$.

3. $a_{11}a_{25}a_{32}a_{44}a_{53}$, $-a_{11}a_{24}a_{32}a_{45}a_{53}$.

4. 2.

5. (1) -160 , (2) 6, (3) 2, (4) 0, (5) $4abcdef$, (6) $\left(a_1 - \sum_{i=2}^n \frac{c_i b_i}{a_i}\right) \prod_{i=2}^n a_i$.

(7) $(a_{11}a_{44} - a_{14}a_{41})(a_{22}a_{33} - a_{23}a_{32})$

6. $\frac{x}{2}$.

7. (1) $(a+(n-1)b)(a-b)^{n-1}$, (2) $\prod_{1 \leq j < i \leq n} (x_i - x_j)$.

8. 略.

9. 略.

10. $x = \pm 2$.

11. (1) $x_1 = -\frac{4}{3}$, $x_2 = 2$, $x_3 = -\frac{1}{3}$;

(2) $x_1 = 3$, $x_2 = -1$, $x_3 = -1$, $x_4 = 1$, $x_5 = 0$;

(3) $k \neq \frac{5 \pm 3\sqrt{5}}{2}$, $x_1 = -\frac{k+2}{k^2-5k-5}$, $x_2 = \frac{k-1}{k^2-5k-5}$, $x_3 = \frac{k^2-2k-2}{k^2-5k-5}$.

习题 2

1. $\mathbf{A} + \mathbf{B} = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 3 \\ 5 & 3 & 6 \end{pmatrix}$, $\mathbf{A} - \mathbf{B} = \begin{pmatrix} -3 & -1 & 5 \\ -1 & -1 & 4 \end{pmatrix}$, $2\mathbf{A} - 3\mathbf{B} = \begin{pmatrix} -8 & -3 & 11 \\ -5 & -4 & 7 \end{pmatrix}$, $\mathbf{A}\mathbf{B}^T = \begin{pmatrix} -6 & 1 \\ 0 & 13 \end{pmatrix}$, $\mathbf{B}\mathbf{A}^T = \begin{pmatrix} -6 & 0 \\ 1 & 13 \end{pmatrix}$.

2. $\mathbf{X} = \frac{1}{3} \begin{pmatrix} 8 & -1 & 3 \\ -1 & 2 & 7 \end{pmatrix}$.

$$3. \begin{cases} x_1 = 6x_1 - 8x_2 - 3x_3, \\ x_2 = 4x_1 - x_2 - 2x_3, \\ x_3 = x_1 - 3x_2 + 11x_3. \end{cases}$$

$$4. (1) \begin{pmatrix} -3 \\ 8 \\ -17 \end{pmatrix}, (2) \begin{pmatrix} 6 & 4 & 6 \\ 9 & 6 & 9 \\ 3 & 2 & 3 \end{pmatrix}, (3) 15,$$

$$(4) a_{11}x_1^2 + 2a_{12}x_1x_2 + 2a_{13}x_1x_3 + a_{22}x_2^2 + 2a_{23}x_2x_3 + a_{33}x_3^2.$$

5. 略.

$$6. \mathbf{A} \text{ 不可逆, } \mathbf{B} \text{ 可逆, } \mathbf{B}^{-1} = \frac{1}{8} \begin{pmatrix} -2 & 2 & 4 \\ 1 & -1 & 2 \\ 7 & 1 & -10 \end{pmatrix}; \mathbf{C} \text{ 不可逆; } \mathbf{D} \text{ 可逆, } \mathbf{D}^{-1} = \frac{1}{28} \begin{pmatrix} 4 & 5 & -7 \\ 8 & -4 & 0 \\ -4 & 2 & 14 \end{pmatrix}.$$

$$7. (1) \frac{1}{5} \begin{pmatrix} -1 & 2 \\ 3 & -1 \end{pmatrix}, (2) \begin{pmatrix} \cos \theta & \sin \theta \\ -\sin \theta & \cos \theta \end{pmatrix}, (3) \frac{1}{18} \begin{pmatrix} -1 & 2 & 5 \\ 8 & 2 & -4 \\ 3 & -6 & 3 \end{pmatrix},$$

$$(4) \begin{pmatrix} \frac{1}{4} & 0 & 0 & 0 \\ -\frac{1}{4} & \frac{1}{3} & 0 & 0 \\ 0 & -\frac{1}{3} & \frac{1}{2} & 0 \\ 0 & 0 & -\frac{1}{2} & 1 \end{pmatrix}, (5) \begin{pmatrix} -\frac{1}{3} & \frac{2}{3} & 0 & 0 \\ \frac{2}{3} & -\frac{1}{3} & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 2 & -1 \\ 0 & 0 & -3 & 2 \end{pmatrix}, (6) \begin{pmatrix} \frac{1}{a_1} & & & \\ & \frac{1}{a_2} & & \\ & & \ddots & \\ & & & \frac{1}{a_n} \end{pmatrix}.$$

$$8. \begin{cases} y_1 = -7x_1 - 4x_2 + 9x_3 \\ y_2 = 6x_1 + 3x_2 - 7x_3 \\ y_3 = 3x_1 + 2x_2 - 4x_3 \end{cases}.$$

$$9. (1) x_1 = -\frac{12}{5}, x_2 = \frac{23}{5}, x_3 = -\frac{13}{5}.$$

$$(2) x_1 = 1, x_2 = \frac{1}{3}, x_3 = -\frac{11}{3}, x_4 = \frac{4}{3}.$$

$$(3) x_1 = 3, x_2 = -1, x_3 = -1, x_4 = 1, x_5 = 0.$$

$$10. (1) \frac{1}{7} \begin{pmatrix} 8 \\ 5 \\ 6 \end{pmatrix}, (2) \begin{pmatrix} -3 & \frac{7}{2} & \frac{1}{2} \\ -2 & 6 & 1 \\ -4 & 5 & 0 \end{pmatrix}, (3) \begin{pmatrix} -\frac{7}{2} & 4 & -\frac{3}{2} \\ 2 & -2 & 3 \end{pmatrix}.$$

$$11. (1) \mathbf{A}^{-1} = \begin{pmatrix} \frac{1}{a} & 0 & 0 & 0 \\ 0 & \frac{1}{a} & 0 & 0 \\ -\frac{1}{ab} & 0 & \frac{1}{b} & 0 \\ 0 & -\frac{1}{ab} & 0 & \frac{1}{b} \end{pmatrix}, (2) \mathbf{B}^{-1} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & -\frac{c}{d} & 0 \\ 0 & 1 & 0 & -\frac{c}{d} \\ 0 & 0 & \frac{1}{d} & 0 \\ 0 & 0 & 0 & \frac{1}{d} \end{pmatrix}.$$

$$12. (1) R(\mathbf{A}) = 3, \mathbf{D}_3 = \begin{vmatrix} 1 & -1 & 1 \\ 2 & -2 & 1 \\ 4 & 1 & 3 \end{vmatrix}; (2) R(\mathbf{B}) = 3, \mathbf{D}_3 = \begin{vmatrix} 1 & -1 & 0 \\ 1 & 1 & 1 \\ -1 & 2 & -2 \end{vmatrix}.$$

$$13. R(\mathbf{A}) = 3, R(\mathbf{B}) = 4.$$

习题 3

$$1. (1) (23, 18, 17)^T, (2) (12, 12, 11)^T.$$

$$2. (1) (-4, 0, -5, -9)^T, (2) \left(7, -5, \frac{11}{2}, \frac{27}{2}\right)^T.$$

$$3. \xi = (1, 2, 3, 4)^T.$$

$$4. (1) \beta = -11\alpha_1 + 14\alpha_2 + 9\alpha_3,$$

$$(2) \beta = 2\varepsilon_1 - \varepsilon_2 + 5\varepsilon_3 + \varepsilon_4.$$

$$5. \gamma_1 = 4\alpha_1 + 4\alpha_2 - 17\alpha_3,$$

$$\gamma_2 = 23\alpha_2 - 7\alpha_3.$$

$$6. \gamma_1 = (k_{11}l_{11} + k_{12}l_{21} + k_{13}l_{31})\alpha_1 + (k_{11}l_{12} + k_{12}l_{22} + k_{13}l_{32})\alpha_2,$$

$$\gamma_2 = (k_{21}l_{11} + k_{22}l_{21} + k_{23}l_{31})\alpha_1 + (k_{21}l_{12} + k_{22}l_{22} + k_{23}l_{32})\alpha_2.$$

$$7. \begin{cases} \alpha_1 = \frac{1}{2}\beta_1 + \frac{1}{2}\beta_2, \\ \alpha_2 = \frac{1}{2}\beta_2 + \frac{1}{2}\beta_3, \\ \alpha_3 = \frac{1}{2}\beta_1 + \frac{1}{2}\beta_3. \end{cases}$$

$$8. (1) \text{线性无关}, (2) \text{线性无关}.$$

9. 略.

$$10. (1) \alpha_4 = 2\alpha_1 - \alpha_2 + 3\alpha_3,$$

$$(2) \alpha_4 = \alpha_1 + 2\alpha_2 - 4\alpha_3.$$

$$11. (1) \alpha_1, \alpha_2, \alpha_3 = \frac{3}{2}\alpha_1 - \frac{7}{2}\alpha_2, \alpha_4 = \alpha_1 + 2\alpha_2;$$

$$(2) \alpha_1, \alpha_2, \alpha_3 = 2\alpha_1 - \alpha_2, \alpha_4 = \alpha_1 + 3\alpha_2, \alpha_5 = -2\alpha_1 - \alpha_2.$$

$$12. (\alpha, \beta) = -29, (3\alpha + 2\beta, 3\alpha - 2\beta) = 102,$$

$$\|\alpha\| = \sqrt{30}, \|\alpha + \beta\| = \sqrt{14}, \|\alpha - \beta\| = \sqrt{130}.$$

13. 略.

$$14. k = 9.$$

15. 略.

$$16. \frac{1}{\sqrt{26}}(4, 0, 1, -3)^T.$$

$$17. (1) \text{是}. (2) \|\alpha\| = \sqrt{30}, (\alpha, \beta) = 3\sqrt{2}.$$