

**证明** 对于  $\mathbb{P}^{m \times n}$  中的任一个非零矩阵  $A$ , 可以仿照 (1.5.1) 的推演过程得 (2.5.1), 在这里不再赘述. 所不同的是, 在这里, 因  $A_{m \times n}$  的前若干列中的每一个元素都可能为零, 故  $j_1$  未必是 1. 1) 得证.

当 (2.5.1) 成立时, 依据定理 6,  $A$  的秩等于 (2.5.1) 中的阶梯形矩阵的秩. 取阶梯形矩阵的前  $r$  行及阶梯头所在列的交叉位置处的元素, 构造  $r$  阶子式. 这是一个以阶梯头元素  $b_{1j_1}, b_{2j_2}, \dots, b_{rj_r}$  为主对角线元素的上三角形行列式, 其值为  $b_{1j_1}, b_{2j_2}, \dots, b_{rj_r}$  的积而非零. 因此, (2.5.1) 中的阶梯形矩阵至少有一个非零的  $r$  阶子式. 又该阶梯形矩阵的任何一个  $r+1$  阶子式 (若有) 必有一行全为零, 所以它的所有  $r+1$  阶子式 (若有) 全为零. 依据定理 5,  $r(A) = r$ . 2) 得证.

对矩阵  $A$  增加了一行 (列) 所形成的新矩阵实施初等变换, 在经有限次初等变换后所得的阶梯形矩阵中, 阶梯头的数目或者不变, 或者增加 1 个. 即矩阵的秩不变或者增加 1. 3) 得证. 证毕.  $\square$

由定理 7, 阶梯形矩阵的秩就是矩阵中阶梯头的数目.

(2.5.1) 是计算  $r(A)$  的有效方法, 有兴趣的读者可以估算出求  $r(A)$  的乘除法次数最多为  $\sum_{i=1}^N (i-1)i = \frac{N(N+1)(N-1)}{3} = O(N^3)$ , 其中  $N = \max\{m, n\}$ .

## §2.6 Gauss 消元过程中的不变量

在本节中, 我们回答 §1.5 最后一段中所提出的问题: 阶梯形线性方程组中与非零系数方程的个数相关的数  $r$  是否与线性方程组的消元过程相关?

由定理 7 可知, 在 §1.5 的 (1.5.1) 所示的阶梯形矩阵中,  $r$  实际上就是线性方程组系数矩阵  $A$  的秩, 即  $r(A) = r$ . 不难推出,  $c_{r+1} = 0$  或  $r = m$  的充分必要条件是  $r(\bar{A}) = r$ ;  $c_{r+1} \neq 0$  的充分必要条件是  $r(\bar{A}) = r + 1$ .

由定理 6 可知,  $r$  是矩阵的初等行变换的不变量. 相应于线性方程组的 Gauss 消元过程,  $r$  就是消元过程的不变量. 换句话说,  $r$  与线性方程组的消元过程无关. 也就是说, 不管用什么样的消元过程, 所得形如 (1.2.1) 的所有阶梯形线性方程组中, 非零系数方程的个数都是一样的.

基于矩阵的秩, 第 1 章定理 1 和定理 2 中的判定线性方程组是否有解的部分内容可以合并, 等价地写成

**定理 8** 对于任意一个形如 (1.1.1) 的  $n$  元线性方程组, 设  $A$  与  $\bar{A}$  分别表示该线性方程组的系数矩阵及其增广矩阵, 则

- 1) 线性方程组 (1.1.1) 有解  $\iff r(A) = r(\bar{A})$ ;  
线性方程组 (1.1.1) 无解  $\iff r(A) < r(\bar{A})$ .
- 2) 当线性方程组 (1.1.1) 有解时,
  - (i) (1.1.1) 有唯一解  $\iff r(A) = \text{未知量的个数 } n$ ;
  - (ii) (1.1.1) 有无穷多个解  $\iff r(A) < \text{未知量的个数 } n$ .

当线性方程组有解时, 由定理 8 及 (1.3.7) 或者 (1.3.8), 不难知道, 对于一个有解的线性方程组, 未知量的总数 = 自由未知量的个数 + 系数矩阵的秩.

由于系数矩阵的秩是初等变换的不变量, 相应地, 自由未知量的个数是 Gauss 消元过程的不变量.

请读者自行写出利用矩阵的秩所描述的齐次线性方程组仅有零解和有非零解的相应结论.

**例 13** 问  $a, b$  为何值时, 线性方程组

$$\begin{cases} x_1 + x_2 + x_3 + x_4 = 0, \\ x_2 + 2x_3 + 2x_4 = 1, \\ -x_2 + (a-3)x_3 - 2x_4 = b, \\ 3x_1 + 2x_2 + x_3 + ax_4 = -1 \end{cases}$$

有唯一解, 无解, 有无穷多个解?

**解** 本题即 §1.5 的例 4. 对线性方程组系数矩阵的增广矩阵实施初等行变换:

$$\begin{aligned} \bar{\mathbf{A}} &= \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 2 & 2 & 1 \\ 0 & -1 & a-3 & -2 & b \\ 3 & 2 & 1 & a & -1 \end{pmatrix} \xrightarrow{R_4-3R_1} \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 2 & 2 & 1 \\ 0 & -1 & a-3 & -2 & b \\ 0 & -1 & -2 & a-3 & -1 \end{pmatrix} \\ &\xrightarrow[R_3+R_2]{R_4+R_2} \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 2 & 2 & 1 \\ 0 & 0 & a-1 & 0 & b+1 \\ 0 & 0 & 0 & a-1 & 0 \end{pmatrix}. \end{aligned}$$

当  $a \neq 1$  时,  $r(\mathbf{A}) = r(\bar{\mathbf{A}}) = 4 =$  未知量的个数, 故线性方程组有唯一解.

当  $a = 1$  且  $b \neq -1$  时,  $r(\mathbf{A}) = 2$ ,  $r(\bar{\mathbf{A}}) = 3$ , 即  $r(\mathbf{A}) < r(\bar{\mathbf{A}})$ , 故线性方程组无解.

当  $a = 1$  且  $b = -1$  时,  $r(\mathbf{A}) = r(\bar{\mathbf{A}}) = 2 <$  未知量的个数, 故线性方程组有无穷多个解. 为节省篇幅, 此处略去通解的形式.  $\square$

**例 14** 当  $m = n$  时, 线性方程组 (1.1.1) 有唯一解  $\iff r(\mathbf{A}) = n$  (此时称  $\mathbf{A}$  是满秩的), 这里  $\mathbf{A}$  为线性方程组的系数矩阵.

**证明** 当  $m = n$  时, 线性方程组 (1.1.1) 即为形如本章 §2.4 的例 10 所提及的线性方程组. 若 (1.1.1) 有唯一解, 则由定理 8,  $r(\mathbf{A}) = r(\bar{\mathbf{A}}) = n$ .

反之, 若  $r(\mathbf{A}) = n$ , 则  $\mathbf{A}$  的非零子式的最高阶数为  $n$ , 因而  $|\mathbf{A}| \neq 0$ , 由 Cramer 法则, (1.1.1) 有唯一解. 证毕.  $\square$

请读者关注本章中的例 10 (即 Cramer 法则) 与例 14 所涉及事项之间的联系.

## §2.7 矩阵的相抵

首先, 我们讨论矩阵经初等变换所能化得的“最简”形式.

**定理 9** 设  $\mathbf{A} \in \mathbb{P}^{m \times n}$ , 则  $r(\mathbf{A}) = r \iff \mathbf{A}$  可经有限次初等变换化为

$\begin{pmatrix} \mathbf{E}_r & \mathbf{O} \\ \mathbf{O} & \mathbf{O} \end{pmatrix}$ , 即

$$\mathbf{A} \xrightarrow{\text{有限次初等变换}} \begin{pmatrix} \mathbf{E}_r & \mathbf{O} \\ \mathbf{O} & \mathbf{O} \end{pmatrix},$$

这里

$$\begin{pmatrix} \mathbf{E}_r & \mathbf{O} \\ \mathbf{O} & \mathbf{O} \end{pmatrix} = \mathbf{O}, r = 0; \quad \mathbf{E}_r = \begin{pmatrix} 1 & & & & \\ & 1 & & & \\ & & \ddots & & \\ & & & 1 & \\ & & & & r \times r \end{pmatrix}, 1 \leq r \leq \min\{m, n\}.$$

证明 “ $\Rightarrow$ ”. 当  $r = 0$  时结论是显然的. 以下我们假设  $r \neq 0$ . 由 (2.5.1),  $\mathbf{A}$  可经有限次初等变换化为如下形状的阶梯形矩阵:

$$\mathbf{B} = \begin{pmatrix} b_{1j_1} & \cdots & b_{1j_2} & \cdots & b_{1j_r} & \cdots & b_{1n} \\ b_{2j_2} & \cdots & b_{2j_r} & \cdots & b_{2n} \\ \vdots & \ddots & \vdots & \ddots & \vdots & \ddots & \vdots \\ b_{rj_r} & \cdots & b_{rn} & & & & \end{pmatrix}, \quad \prod_{i=1}^r b_{ij_i} \neq 0.$$

进而

$$\begin{aligned} \mathbf{B} &\xrightarrow[\substack{k=j_i+1, j_i+2, \dots, n \\ i=1, 2, \dots, r}]{} \begin{pmatrix} b_{1j_1} & & & & & & \\ & b_{2j_2} & & & & & \\ & & \ddots & & & & \\ & & & b_{rj_r} & & & \end{pmatrix} \\ &\xrightarrow[\substack{i=1, 2, \dots, r}]{\frac{1}{b_{ij_i}} R_i} \begin{pmatrix} 1 & & & & & & \\ & 1 & & & & & \\ & & \ddots & & & & \\ & & & 1 & & & \end{pmatrix} \\ &\xrightarrow[\substack{i=1, 2, \dots, r}]{C_{ij_i}} \begin{pmatrix} \mathbf{E}_r & \mathbf{O} \\ \mathbf{O} & \mathbf{O} \end{pmatrix}, \end{aligned}$$

上述推演过程中, 矩阵中的空白部分表示相应的元素全为零. 必要性得证.

“ $\Leftarrow$ ”. 由于矩阵  $\begin{pmatrix} \mathbf{E}_r & \mathbf{O} \\ \mathbf{O} & \mathbf{O} \end{pmatrix}$  的秩为  $r$ , 而初等变换不改变矩阵的秩, 故  $\mathbf{A}$

与  $\begin{pmatrix} \mathbf{E}_r & \mathbf{O} \\ \mathbf{O} & \mathbf{O} \end{pmatrix}$  等秩, 即  $r(\mathbf{A}) = r$ . 充分性得证.  $\square$

接下来, 依据矩阵的秩, 我们引入矩阵相抵 (或等价) 的概念.

**定义 4** 设  $\mathbb{P}$  为数域,  $A \in \mathbb{P}^{m \times n}$ ,  $B \in \mathbb{P}^{m \times n}$ , 若  $r(A) = r(B)$ , 则称  $A$  与  $B$  相抵 (或等价), 记作  $A \xrightarrow{R} B$ .

我们有

**定理 10**  $A \xrightarrow{R} B \iff A$  可经有限次初等变换化为  $B$ .

**证明** “ $\Leftarrow$ ”. 此时, 由定理 6,  $r(A) = r(B)$ , 即  $A \xrightarrow{R} B$ .

“ $\Rightarrow$ ”. 设  $r(A) = r$ , 由于  $A \xrightarrow{R} B$ , 故  $r(A) = r(B) = r$ , 从而

$$A \xrightarrow{\text{初等变换过程 I}} \begin{pmatrix} E_r & O \\ O & O \end{pmatrix}, \quad B \xrightarrow{\text{初等变换过程 II}} \begin{pmatrix} E_r & O \\ O & O \end{pmatrix}.$$

因而

$$A \xrightarrow{\text{初等变换过程 I}} \begin{pmatrix} E_r & O \\ O & O \end{pmatrix} \xrightarrow{\text{初等变换过程 II 的逆向变换过程}} B.$$

必要性得证. 证毕. □

不难验证, 若  $A, B, C$  均为  $\mathbb{P}^{m \times n}$  中的矩阵, 则

**自反性**  $A \xrightarrow{R} A$ .

**对称性** 若  $A \xrightarrow{R} B$ , 则  $B \xrightarrow{R} A$ .

**传递性** 若  $A \xrightarrow{R} B, B \xrightarrow{R} C$ , 则  $A \xrightarrow{R} C$ .

数学上, 称满足自反性、对称性和传递性的关系为一个等价关系<sup>①</sup>. 上述定理说明矩阵的相抵形成一个等价关系, 我们称该关系为矩阵的相抵等价关系.

如果将  $\mathbb{P}^{m \times n}$  中秩相同的矩阵归为一类, 那么依据定理 10,  $\mathbb{P}^{m \times n}$  中的任何一个矩阵属于且仅属于其中的一个类, 称这样所得的类为矩阵的相抵等价类. 按此分类,  $\mathbb{P}^{m \times n}$  中的矩阵共可分为  $\min\{m, n\} + 1$  个相抵等价类. 与  $\begin{pmatrix} E_r & O \\ O & O \end{pmatrix}$  同类的矩阵的秩为  $r$  ( $r = 0, 1, \dots, \min\{m, n\}$ ).

通常, 当  $r(A) = r$  时, 称  $\begin{pmatrix} E_r & O \\ O & O \end{pmatrix}$  为  $A$  的相抵标准形 (或等价标准形).

显然, 任意一个矩阵的相抵标准形均是唯一的.

## 习题 2

1. 计算下列排列的逆序数, 并指出它们的奇偶性:

(1) 135786492;

(2) 76254813;

(3) 135  $\cdots$   $(2n - 1)(2n)(2n - 2)(2n - 4) \cdots 2$ ;

(4) 147  $\cdots$   $(3n - 2)258 \cdots (3n - 1)369 \cdots (3n)$ .

<sup>①</sup> 等价关系的更加严密的定义将在后续课程中阐述. 请读者关注本教材中所出现的几种不同等价关系所具备的相同特征.

2. 设  $n$ -排列  $i_1 i_2 \cdots i_{n-1} i_n$  的逆序数为  $k$ , 求排列  $i_n i_{n-1} \cdots i_2 i_1$  的逆序数.

3. 选择合适的  $i, j$  分别使排列

(1)  $52i4167j9$  成奇排列;

(2)  $217i86j54$  成偶排列.

4. 问等式  $\begin{vmatrix} a_1 & a_2 & a_3 \\ b_1 & b_2 & b_3 \\ c_1 & c_2 & c_3 \end{vmatrix} = a_1 b_2 c_3 - a_3 b_2 c_1$  是否成立? 如不成立, 请计算该三阶行列式.

5. 确定 7 阶行列式  $|a_{ij}|$  中下列各项前面的符号:

(1)  $a_{12}a_{21}a_{34}a_{45}a_{53}a_{66}a_{77}$ ; (2)  $a_{25}a_{34}a_{51}a_{72}a_{66}a_{17}a_{43}$ .

6. 用定义计算下列行列式的值:

$$(1) \begin{vmatrix} 0 & 1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & 0 & 2 & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & \cdots & n-1 \\ n & 0 & 0 & \cdots & 0 \end{vmatrix}; \quad (2) \begin{vmatrix} a_1 & a_2 & a_3 & a_4 & a_5 \\ b_1 & b_2 & b_3 & b_4 & b_5 \\ c_1 & c_2 & 0 & 0 & 0 \\ d_1 & d_2 & 0 & 0 & 0 \\ e_1 & e_2 & 0 & 0 & 0 \end{vmatrix}.$$

7. 用行列式的定义证明

$$\begin{vmatrix} a_{11} & \cdots & a_{1,n-1} & a_{1n} \\ a_{21} & \cdots & a_{2,n-1} & \\ \vdots & \ddots & & \\ a_{n1} & & & \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} & & & a_{1n} \\ & & a_{2,n-1} & a_{2n} \\ \ddots & \ddots & \vdots & \vdots \\ a_{n1} & \cdots & a_{n,n-1} & a_{nn} \end{vmatrix},$$

并求其值.

8. 利用行列式的性质计算下列行列式的值:

$$(1) \begin{vmatrix} 2 & -2 & -4 & 0 \\ -1 & 4 & 3 & 5 \\ 1 & 3 & -2 & -3 \\ 0 & 2 & 5 & 1 \end{vmatrix}; \quad (2) \begin{vmatrix} 1 & 1 & \cdots & 1 & 1 \\ 1 & 1 & \cdots & 1 & 1 \\ \vdots & \vdots & & \vdots & \vdots \\ 1 & 1 & \cdots & 1 & 1 \\ 1 & 1 & \cdots & 1 & 1 \end{vmatrix}_n \quad (n > 1);$$

$$(3) \begin{vmatrix} 1998 & 1999 & 2000 \\ 2001 & 2002 & 2003 \\ 2004 & 2005 & 2006 \end{vmatrix}; \quad (4) \begin{vmatrix} a^2 & (a+1)^2 & (a+2)^2 & (a+3)^2 \\ b^2 & (b+1)^2 & (b+2)^2 & (b+3)^2 \\ c^2 & (c+1)^2 & (c+2)^2 & (c+3)^2 \\ d^2 & (d+1)^2 & (d+2)^2 & (d+3)^2 \end{vmatrix};$$

$$(5) \begin{vmatrix} 1 & -1 & \cdots & -1 & -1 \\ 1 & 1 & \cdots & -1 & -1 \\ \vdots & \vdots & & \vdots & \vdots \\ 1 & 1 & \cdots & 1 & -1 \\ 1 & 1 & \cdots & 1 & 1 \end{vmatrix}_n \quad (n > 1);$$

$$(6) \begin{vmatrix} a_1 & -a_1 & 0 & \cdots & 0 & 0 \\ 0 & a_2 & -a_2 & \cdots & 0 & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & & \vdots & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & \cdots & a_n & -a_n \\ b & b & b & \cdots & b & b \end{vmatrix}.$$

9. 证明下列等式成立:

$$(1) \begin{vmatrix} a_1 + kb_1 & b_1 + c_1 & c_1 \\ a_2 + kb_2 & b_2 + c_2 & c_2 \\ a_3 + kb_3 & b_3 + c_3 & c_3 \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} a_1 & b_1 & c_1 \\ a_2 & b_2 & c_2 \\ a_3 & b_3 & c_3 \end{vmatrix};$$

$$(2) \begin{vmatrix} a_1 - b_1 & a_1 - b_2 & \cdots & a_1 - b_n \\ a_2 - b_1 & a_2 - b_2 & \cdots & a_2 - b_n \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_n - b_1 & a_n - b_2 & \cdots & a_n - b_n \end{vmatrix} = 0 \quad (n > 2).$$

10. 判断以下命题是否成立: 当且仅当  $n$  阶行列式  $D = 0$  时,  $D$  中存在某行(或列)的所有元素均为另一行(或列)的对应元素的  $k$  倍, 其中  $n > 1, k$  是一个常数.

若该命题成立, 请给出证明; 若该命题不成立, 请给出一个反例.

11. 计算行列式时, 仅当行列式中某一行(或列)只有一个不为零的元素时, 才可以将行列式按该行(或列)展开. 请问这个论断成立吗? 并说明你的理由.

12. 计算下列行列式的值:

$$(1) \begin{vmatrix} a & 0 & -1 & 1 \\ 0 & a & 1 & -1 \\ -1 & 1 & a & 0 \\ 1 & -1 & 0 & a \end{vmatrix}; \quad (2) \begin{vmatrix} \lambda & -1 & 0 & 0 \\ 0 & \lambda & -1 & 0 \\ 0 & 0 & \lambda & -1 \\ 4 & 3 & 2 & \lambda + 1 \end{vmatrix};$$

$$(3) \begin{vmatrix} 2 & 0 & \cdots & 0 & 2 \\ -1 & 2 & \cdots & 0 & 2 \\ \vdots & \vdots & & \vdots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & 2 & 2 \\ 0 & 0 & \cdots & -1 & 2 \end{vmatrix}; \quad (4) \begin{vmatrix} 7 & 2 & 2 & 2 & 2 \\ 2 & 7 & 2 & 2 & 2 \\ 2 & 2 & 7 & 2 & 2 \\ 2 & 2 & 2 & 7 & 2 \\ 2 & 2 & 2 & 2 & 7 \end{vmatrix};$$

$$(5) \begin{vmatrix} a & b & \cdots & b & b \\ b & a & \cdots & b & b \\ \vdots & \vdots & & \vdots & \vdots \\ b & b & \cdots & a & b \\ b & b & \cdots & b & a \end{vmatrix}_n; \quad (6) \begin{vmatrix} 1 & 2 & 2 & \cdots & 2 \\ 2 & 2 & 2 & \cdots & 2 \\ 2 & 2 & 3 & \cdots & 2 \\ \vdots & \vdots & \vdots & & \vdots \\ 2 & 2 & 2 & \cdots & n \end{vmatrix};$$

$$(7) \begin{vmatrix} 1 & 2 & 3 & \cdots & n \\ 2 & 3 & 4 & \cdots & 1 \\ 3 & 4 & 5 & \cdots & 2 \\ \vdots & \vdots & \vdots & & \vdots \\ n & 1 & 2 & \cdots & n-1 \end{vmatrix}; \quad (8) \begin{vmatrix} x & y & 0 & \cdots & 0 & 0 \\ 0 & x & y & \cdots & 0 & 0 \\ 0 & 0 & x & \cdots & 0 & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & & \vdots & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & \cdots & x & y \\ y & 0 & 0 & \cdots & 0 & x \end{vmatrix}_n;$$

$$(9) \begin{vmatrix} x & -1 & 0 & \cdots & 0 & 0 \\ 0 & x & -1 & \cdots & 0 & 0 \\ 0 & 0 & x & \cdots & 0 & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & & \vdots & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & \cdots & x & -1 \\ a_n & a_{n-1} & a_{n-2} & \cdots & a_2 & a_1 + x \end{vmatrix};$$

$$(10) \begin{vmatrix} 0 & 1 & 0 & 0 & \cdots & 0 & 0 \\ 1 & 0 & 1 & 0 & \cdots & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 1 & \cdots & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & \cdots & 0 & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & & \vdots & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & 0 & \cdots & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & \cdots & 1 & 0 \end{vmatrix}_n;$$

$$(11) \begin{vmatrix} 1 & 1 & 1 & \cdots & 1 \\ 2 & 2^2 & 2^3 & \cdots & 2^n \\ 3 & 3^2 & 3^3 & \cdots & 3^n \\ \vdots & \vdots & \vdots & & \vdots \\ n & n^2 & n^3 & \cdots & n^n \end{vmatrix}; \quad (12) \begin{vmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 \\ 1 & 2 & -2 & x \\ 1 & 4 & 4 & x^2 \\ 1 & 8 & -8 & x^3 \end{vmatrix}.$$

$$13. \text{ 设 } D_n = \begin{vmatrix} 1 & 2 & 3 & \cdots & n-1 & n \\ 1 & 1 & 0 & \cdots & 0 & 0 \\ 1 & 0 & 1 & \cdots & 0 & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & & \vdots & \vdots \\ 1 & 0 & 0 & \cdots & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 & \cdots & 0 & 1 \end{vmatrix}, \text{ 计算 } D_n \text{ 及 } t_1 A_{11} + t_2 A_{12} + \cdots + t_n A_{1n},$$

14. 计算行列式

$$\begin{vmatrix} 1 & 1 & \cdots & 1 & 1 \\ x_1 & x_2 & \cdots & x_{n-1} & x_n \\ \vdots & \vdots & & \vdots & \vdots \\ x_1^{n-2} & x_2^{n-2} & \cdots & x_{n-1}^{n-2} & x_n^{n-2} \\ x_1^n & x_2^n & \cdots & x_{n-1}^n & x_n^n \end{vmatrix}.$$

15. 用 Cramer 法则求解下列方程组:

$$(1) \begin{cases} x_1 + 2x_2 - x_3 + 3x_4 = 2, \\ 2x_1 - x_2 + 3x_3 - 2x_4 = 7, \\ 3x_2 - x_3 + x_4 = 6, \\ x_1 - x_2 + x_3 + 4x_4 = -4; \end{cases}$$

$$(2) \begin{cases} x+y+z=1, \\ x+\varepsilon y+\varepsilon^2 z=\varepsilon, \\ x+\varepsilon^2 y+\varepsilon z=\varepsilon^2, \end{cases}$$

其中  $\varepsilon$  为三次单位原根, 即  $\varepsilon \neq 1$  且  $\varepsilon^3 = 1$  的复数.

16. 利用 Laplace 定理计算下列行列式的值:

$$(1) \begin{vmatrix} 0 & a & b & 0 \\ a & 0 & 0 & b \\ 0 & c & d & 0 \\ c & 0 & 0 & d \end{vmatrix};$$

$$(2) \begin{vmatrix} a_{11} & 0 & 0 & a_{14} \\ 0 & a_{22} & a_{23} & 0 \\ 0 & a_{32} & a_{33} & 0 \\ a_{41} & 0 & 0 & a_{44} \end{vmatrix};$$

$$(3) \begin{vmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ e & 2 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ f & g & 3 & 0 & 0 & 0 \\ b_{11} & b_{12} & b_{13} & 0 & 0 & 1 \\ b_{21} & b_{22} & b_{23} & 0 & 2 & u \\ b_{31} & b_{32} & b_{33} & 3 & v & t \end{vmatrix};$$

$$(4) \begin{vmatrix} 1 & b & c & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 3 & 0 & 0 & 0 \\ a_{11} & a_{12} & a_{13} & 0 & 2 & d \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} & 0 & 0 & 1 \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} & 3 & e & f \\ 0 & 2 & g & 0 & 0 & 0 \end{vmatrix}.$$

17. 求下列矩阵的秩:

$$(1) \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 & 4 \\ 1 & -2 & 4 & 5 \\ 1 & 10 & 1 & 2 \end{pmatrix};$$

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

$$(3) \begin{pmatrix} 1 & 0 & 1 & 0 & 0 \\ 1 & 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 1 & 1 \end{pmatrix};$$

$$(4) \begin{pmatrix} 1 & 1 & 2 & -2 \\ 1 & 3 & -k & -2k \\ 1 & -1 & 6 & 0 \end{pmatrix}.$$

18. 设  $A$  为数域  $\mathbb{P}$  上的  $n$  阶方阵, 证明:  $r(A) = n \iff |A| \neq 0$ .

19. 证明:  $\max\{r(A), r(B)\} \leq r\begin{pmatrix} A \\ B \end{pmatrix} \leq r(A) + r(B)$ .

20. 判断下列命题是否正确:

(1) 如果  $m \times n$  矩阵  $A$  的秩为  $m$ , 那么  $m \leq n$ ;

(2) 矩阵的秩等于该矩阵的非零行的个数;

(3) 阶梯形矩阵的秩等于该矩阵的非零行的个数;

(4) 阶梯形矩阵的秩等于该矩阵的非零列的个数.

21. 证明:  $r(A) = r(A^T), \forall A \in \mathbb{P}^{m \times n}$ .

22. 利用定理 8, 分别写出齐次线性方程组仅有零解和有非零解的充分必要条件.

23. 试利用本章理论重新求解习题 1 第 8 题.

24. 问  $a, b, c$  满足什么条件时, 线性方程组

$$\begin{cases} x + y + z = a + b + c, \\ ax + by + cz = a^2 + b^2 + c^2, \\ bcx + acy + abz = 3abc \end{cases}$$

有唯一解, 并求出该解.

25. 设有三张平面两两相交, 且交线相互平行, 由它们的方程

$$a_{i1}x + a_{i2}y + a_{i3}z = d_i, i = 1, 2, 3$$

组成的线性方程组的系数矩阵与增广矩阵分别记为  $A, \bar{A}$ , 则 ( ) .

- (A)  $r(A) = 2, r(\bar{A}) = 3$       (B)  $r(A) = 2, r(\bar{A}) = 2$   
 (C)  $r(A) = 1, r(\bar{A}) = 2$       (D)  $r(A) = 1, r(\bar{A}) = 1$

26. 已知  $n$  阶行列式  $D = |a_{ij}|_n \neq 0$ , 证明: 线性方程组

$$\begin{cases} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \cdots + a_{1,n-1}x_{n-1} = a_{1n}, \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \cdots + a_{2,n-1}x_{n-1} = a_{2n}, \\ \cdots \cdots \cdots \\ a_{n1}x_1 + a_{n2}x_2 + \cdots + a_{n,n-1}x_{n-1} = a_{nn} \end{cases}$$

无解.

27. 任取一个秩为  $r$  的非零矩阵  $A \in \mathbb{P}^{m \times n}$ , 证明:  $A$  可仅通过初等行变换相抵(或等价)于一个如下形状的矩阵:

$$\left( \begin{array}{cccc|c} 1 & \cdots & \cdots & \cdots & b_{1n} \\ & \ddots & & & \\ & & 1 & \cdots & b_{2n} \\ & & & \ddots & \vdots \\ & & & & b_{rn} \end{array} \right),$$

这里, 矩阵的阶梯头元素全为 1, 且每一个阶梯头上方的空白表示所有的元素全是 0. 在线性代数理论中, 我们常称这样形状的阶梯形矩阵为**约化(行)阶梯形矩阵或行最简形矩阵**.

28. 用初等变换将下列矩阵化为标准形:

$$(1) \begin{pmatrix} 3 & 2 & -4 \\ 3 & 2 & -4 \\ 1 & 2 & -1 \end{pmatrix}; \quad (2) \begin{pmatrix} 1 & -1 & 2 & 1 & 0 \\ 2 & -2 & 4 & 3 & 0 \\ 4 & 0 & 7 & 3 & 2 \end{pmatrix}.$$

29. 判断下列命题是否正确:

- (1) 任意一个矩阵都可以通过初等行变换化为阶梯形矩阵;  
 (2) 任意一个给定的矩阵都可以通过不同的初等行变换化为不同的阶梯形矩阵;  
 (3) 任意一个矩阵都可以通过初等行变换化为它的相抵标准形;

- (4) 任意一个矩阵都可以通过初等变换化为它的相抵标准形;
- (5) 任意一个给定的矩阵都可以通过不同的初等变换化为不同的相抵标准形;
- (6) 某些矩阵可以通过不同的初等变换化为不同的相抵标准形;
- (7) 如果两个矩阵相抵, 那么它们的相抵标准形相同;
- (8) 如果两个矩阵的秩相等, 那么它们的相抵标准形相同.
30. 证明: 任意一个矩阵的相抵标准形都是唯一的.
31. 给定一个矩阵  $A$ , 记  $A$  所属的相抵等价类为  $\hat{A}$ , 列出  $\mathbb{P}^{4 \times 5}$  中的所有相抵等价类.

## 补充题 2

1. 试证明在所有的  $n$ -排列中, 奇排列和偶排列的个数相等, 并求出奇(偶)排列的个数.
2. 试证明: 如果数域  $\mathbb{P}$  上的  $n$  阶方阵  $A$  的元素全为 2 或 -2, 那么  $2^{2n-1}$  整除  $|A|$ .
3. 试计算下列行列式的值:

$$(1) \begin{vmatrix} x & a & a & \cdots & a & a \\ b & x & a & \cdots & a & a \\ b & b & x & \cdots & a & a \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \\ b & b & b & \cdots & x & a \\ b & b & b & \cdots & b & x \end{vmatrix}_n ; \quad (2) \begin{vmatrix} 1+x_1^2 & x_2x_1 & \cdots & x_nx_1 \\ x_1x_2 & 1+x_2^2 & \cdots & x_nx_2 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ x_1x_n & x_2x_n & \cdots & 1+x_n^2 \end{vmatrix};$$

$$(3) \begin{vmatrix} a & a & \cdots & a & a & x \\ a & a & \cdots & a & x & b \\ a & a & \cdots & x & b & b \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ a & x & \cdots & b & b & b \\ x & b & \cdots & b & b & b \end{vmatrix}_n ; \quad * (4) \begin{vmatrix} x_1 & a & a & \cdots & a & a \\ b & x_2 & a & \cdots & a & a \\ b & b & x_3 & \cdots & a & a \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \\ b & b & b & \cdots & x_{n-1} & a \\ b & b & b & \cdots & b & x_n \end{vmatrix}_n ;$$

$$(5) \begin{vmatrix} a_0 + a_1 & a_1 & 0 & \cdots & 0 & 0 \\ a_1 & a_1 + a_2 & a_2 & \cdots & 0 & 0 \\ 0 & a_2 & a_2 + a_3 & \cdots & 0 & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & \cdots & a_{n-2} + a_{n-1} & a_{n-1} \\ 0 & 0 & 0 & \cdots & a_{n-1} & a_{n-1} + a_n \end{vmatrix};$$

$$(6) \begin{vmatrix} 2^n - 2 & 2^{n-1} - 2 & 2^{n-2} - 2 & \cdots & 2^2 - 2 \\ 3^n - 3 & 3^{n-1} - 3 & 3^{n-2} - 3 & \cdots & 3^2 - 3 \\ 4^n - 4 & 4^{n-1} - 4 & 4^{n-2} - 4 & \cdots & 4^2 - 4 \\ \vdots & \vdots & \vdots & & \vdots \\ n^n - n & n^{n-1} - n & n^{n-2} - n & \cdots & n^2 - n \end{vmatrix};$$

$$*(7) \begin{vmatrix} a_0 & a_1 & \cdots & a_n \\ a_1 & a_2 & \cdots & a_0 \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_n & a_0 & \cdots & a_{n-1} \end{vmatrix} \quad (n+1\text{阶循环矩阵的行列式}),$$

其中  $a_0, a_1, \dots, a_n \in \mathbb{C}$ ;

$$*(8) \begin{vmatrix} 1 & 1 & \cdots & 1 \\ \cos a_1 & \cos a_2 & \cdots & \cos a_n \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ \cos(n-1)a_1 & \cos(n-1)a_2 & \cdots & \cos(n-1)a_n \end{vmatrix},$$

其中  $a_1, a_2, \dots, a_n \in \mathbb{C}$ .

4. 设  $n$  ( $n > 1$ ) 阶行列式  $D = |a_{ij}|_n = 4$ , 且  $D$  中各列元素之和均为 3, 并记元素  $a_{ij}$  的代数余子式为  $A_{ij}$ , 试求  $\sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n A_{ij}$ .

5. 已知  $a \neq \pm b$ , 试证明线性方程组

$$\left\{ \begin{array}{l} ax_1 + bx_{2n} = 1, \\ ax_2 + bx_{2n-1} = 1, \\ \cdots \cdots \cdots \\ ax_n + bx_{n+1} = 1, \\ bx_n + ax_{n+1} = 1, \\ \cdots \cdots \cdots \\ bx_2 + ax_{2n-1} = 1, \\ bx_1 + ax_{2n} = 1 \end{array} \right.$$

有唯一解, 并求该解.

6. 试证明  $n$  次多项式  $f(x) = a_n x^n + a_{n-1} x^{n-1} + \cdots + a_1 x + a_0$  (其中  $a_n \neq 0$ ) 最多只有  $n$  个互异的根.
7. 判定是否存在一条二次曲线使得点  $M_1(1, -1), M_2(1, 0), M_3(-1, 0), M_4(1, 1), M_5(-1, 5)$  都在这条曲线上.
8. 平面上 4 点  $M_1(a_1, b_1), M_2(a_2, b_2), M_3(a_3, b_3), M_4(a_4, b_4)$  在同一圆周上的充分必要条件是什么?
9. 设  $a, b, c$  均不为零, 且互异, 试证明平面上的 3 条不同直线

$$\begin{aligned} l_1 : ax + by + c &= 0, \\ l_2 : bx + cy + a &= 0, \\ l_3 : cx + ay + b &= 0 \end{aligned}$$

相交于一点的充分必要条件为  $a + b + c = 0$ .

# 第3章 矩阵的运算

矩阵理论是线性代数重要的组成部分. 在科学技术、经济生活等众多领域中, 矩阵都有着广泛的应用. 我们已经看到, 矩阵的秩在线性方程组的求解中扮演了重要的角色. 本章我们讨论矩阵的基本运算及其相关理论.

## §3.1 矩阵的加减法、数乘、乘法和转置

在本节中, 我们讨论矩阵的和、差、数量积以及转置的计算. 我们称与这些计算相应的运算分别为矩阵加减法、数乘、乘法以及转置.

众所周知, 数的运算往往依靠表示两数相等的符号“=”来接续. 本节, 我们从建立与之相类似的概念——矩阵的相等开始.

**定义 1** 设  $A = (a_{ij})_{m \times n} \in \mathbb{P}^{m \times n}$ ,  $B = (b_{ij})_{s \times t} \in \mathbb{P}^{s \times t}$ , 如果  $m = s, n = t$  且

$$a_{ij} = b_{ij}, \quad i = 1, 2, \dots, m, j = 1, 2, \dots, n,$$

那么称  $A$  与  $B$  相等. 通常, 当  $A$  与  $B$  相等时, 记作  $A = B$ .

### 一、矩阵的加法与减法

**定义 2** 设  $A = (a_{ij})_{m \times n}$ ,  $B = (b_{ij})_{m \times n}$ ,  $C = (c_{ij})_{m \times n} \in \mathbb{P}^{m \times n}$ , 如果

$$c_{ij} = a_{ij} + b_{ij}, \quad i = 1, 2, \dots, m, j = 1, 2, \dots, n,$$

那么称矩阵  $C$  为矩阵  $A$  与  $B$  的和, 并记  $C = A + B$ .

如果

$$c_{ij} = a_{ij} - b_{ij}, \quad i = 1, 2, \dots, m, j = 1, 2, \dots, n,$$

那么称矩阵  $C$  为矩阵  $A$  与  $B$  的差, 并记  $C = A - B$ .

不难验证, 矩阵的加法运算满足

交换律  $A + B = B + A$ .

结合律  $(A + B) + C = A + (B + C)$ .

这里  $A, B, C$  为  $\mathbb{P}^{m \times n}$  中的任意三个矩阵.

**例 1**  $\mathbb{P}^{n \times 1}$  中的加法与减法.

解 任取  $\begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix} \in \mathbb{P}^{n \times 1}$ , 则

$$\begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} \pm \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} x_1 \pm y_1 \\ x_2 \pm y_2 \\ \vdots \\ x_n \pm y_n \end{pmatrix}. \quad \square$$

通常, 称  $\mathbb{P}^{n \times 1}$  中的一个矩阵为一个  $n$  元列向量, 而称该矩阵第  $i$  行的元素为该向量的第  $i$  个分量 (类似地, 称  $\mathbb{P}^{1 \times n}$  中的一个矩阵为一个  $n$  元行向量, 而称该矩阵第  $i$  列的元素为该向量的第  $i$  个分量). 不难发现, 当  $\mathbb{P} = \mathbb{R}$ ,  $n = 2, 3$  时, 上述定义的加法实际上就是中学物理中力的三角形合成法则或者是实二维坐标系下 (实平面)、实三维坐标系下 (实三维空间) 向 (矢) 量的三角形合成法则.

与数的减法运算一样, 矩阵的减法运算也可以由矩阵的加法运算来定义 (见 §7.2 最后部分的内容).

## 二、矩阵的数乘

**定义 3** 设  $A = (a_{ij})_{m \times n}$ ,  $B = (b_{ij})_{m \times n} \in \mathbb{P}^{m \times n}$ ,  $c \in \mathbb{P}$ , 如果

$$b_{ij} = ca_{ij}, \quad i = 1, 2, \dots, m, \quad j = 1, 2, \dots, n,$$

那么称矩阵  $B$  为数  $c$  与矩阵  $A$  的数量乘积或数乘, 并记  $B = cA$ .

**例 2** 在  $\mathbb{P}^{n \times 1}$  中, 有

$$c \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} cx_1 \\ cx_2 \\ \vdots \\ cx_n \end{pmatrix}, \quad c \in \mathbb{P}.$$

这可以看成向量“放大”或“缩小”  $c$  倍的运算.

通常, 我们将  $(-1)A$  记作  $-A$ , 即  $-A = (-1)A$ , 并称之为  $A$  的负矩阵.

不难推知, 数乘运算具有如下运算规律:

**结合律**  $c_1(c_2A) = (c_1c_2)A = c_2(c_1A)$ .

**分配律**  $c_1(A + B) = c_1A + c_1B$ ,  $(c_1 + c_2)A = c_1A + c_2A$ .

**减法公式**  $A - B = A + (-1)B$ .

**行列式** 如果  $A$  是  $n$  阶方阵, 那么  $|c_1A| = c_1^n|A|$ .

这里  $A, B$  是  $\mathbb{P}^{m \times n}$  中的任意两个矩阵,  $c_1, c_2$  为  $\mathbb{P}$  中的任意两个数.

### 三、矩阵的乘法

**定义 4** 称  $\mathbb{P}^{m \times n}$  中矩阵  $C = (c_{ij})_{m \times n}$  为  $\mathbb{P}^{m \times s}$  中的矩阵  $A = (a_{ij})_{m \times s}$  与  $\mathbb{P}^{s \times n}$  中的矩阵  $B = (b_{ij})_{s \times n}$  的积, 并记作  $C = AB$  或  $C = A \cdot B$ , 如果

$$c_{ij} = a_{i1}b_{1j} + a_{i2}b_{2j} + \cdots + a_{is}b_{sj} = \sum_{k=1}^s a_{ik}b_{kj}, \quad (3.1.1)$$

$$i = 1, 2, \dots, m, j = 1, 2, \dots, n.$$

(3.1.1) 表示  $c_{ij}$  是矩阵  $A$  的第  $i$  行与矩阵  $B$  的第  $j$  列对应元素乘积之和. 矩阵乘积运算可如下示意:

$$\begin{pmatrix} c_{11} & \cdots & c_{1j} & \cdots & c_{1n} \\ \vdots & & \vdots & & \vdots \\ c_{i1} & \cdots & \boxed{c_{ij}} & \cdots & c_{in} \\ \vdots & & \vdots & & \vdots \\ c_{m1} & \cdots & c_{mj} & \cdots & c_{mn} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a_{11} & \cdots & a_{1j} & \cdots & a_{1s} \\ \vdots & & \vdots & & \vdots \\ \boxed{a_{i1} & \cdots & a_{ij} & \cdots & a_{is}} \\ \vdots & & \vdots & & \vdots \\ a_{m1} & \cdots & a_{mj} & \cdots & a_{ms} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} b_{11} & \cdots & \boxed{b_{1j}} & \cdots & b_{1n} \\ \vdots & & \vdots & & \vdots \\ b_{i1} & \cdots & b_{ij} & \cdots & b_{in} \\ \vdots & & \vdots & & \vdots \\ b_{s1} & \cdots & \boxed{b_{sj}} & \cdots & b_{sn} \end{pmatrix}.$$

**例 3** 设

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

求  $AB, AC$  及  $BA$ .

$$\text{解 } AB = \begin{pmatrix} 1 & -1 \\ -1 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ -1 & -1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 2 & 2 \\ -2 & -2 \end{pmatrix},$$

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

$$BA = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ -1 & -1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & -1 \\ -1 & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}. \quad \square$$

**例 4** §1.1 中线性方程组 (1.1.1) 的矩阵表示.

**解** 设  $A = (a_{ij})_{m \times n}$  为该线性方程组的系数矩阵,

$$\mathbf{X} = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}, \quad \mathbf{b} = \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_m \end{pmatrix},$$

则该线性方程组的矩阵形式为  $\mathbf{AX} = \mathbf{b}$ . □

称满足  $\mathbf{AX}_0 = \mathbf{b}$  的  $n$  元列向量  $\mathbf{X}_0$  为方程组的解 (或解向量).

**例 5** 线性替换 (线性替换的概念请见 §6.1) 的矩阵表示.

**解** 设  $x_i \in \mathbb{P} (i = 1, 2, \dots, m), y_i \in \mathbb{P} (i = 1, 2, \dots, s), z_i \in \mathbb{P} (i = 1, 2, \dots,$

$n$ ),  $a_{ij} \in \mathbb{P}$ ( $i=1, 2, \dots, m, j=1, 2, \dots, s$ ),  $b_{ij} \in \mathbb{P}$ ( $i=1, 2, \dots, s, j=1, 2, \dots, n$ ), 且

$$\begin{cases} x_1 = a_{11}y_1 + a_{12}y_2 + \dots + a_{1s}y_s, \\ x_2 = a_{21}y_1 + a_{22}y_2 + \dots + a_{2s}y_s, \\ \dots \\ x_m = a_{m1}y_1 + a_{m2}y_2 + \dots + a_{ms}y_s, \end{cases} \quad \begin{cases} y_1 = b_{11}z_1 + b_{12}z_2 + \dots + b_{1n}z_n, \\ y_2 = b_{21}z_1 + b_{22}z_2 + \dots + b_{2n}z_n, \\ \dots \\ y_s = b_{s1}z_1 + b_{s2}z_2 + \dots + b_{sn}z_n. \end{cases}$$

将左边表达式中的  $y_1, y_2, \dots, y_s$  用右边的表达式替换, 可得

$$\begin{cases} x_1 = c_{11}z_1 + c_{12}z_2 + \dots + c_{1n}z_n, \\ x_2 = c_{21}z_1 + c_{22}z_2 + \dots + c_{2n}z_n, \\ \dots \\ x_m = c_{m1}z_1 + c_{m2}z_2 + \dots + c_{mn}z_n, \end{cases}$$

其中  $c_{ij} \in \mathbb{P}$ ( $i=1, 2, \dots, m, j=1, 2, \dots, n$ ).

若令

$$\mathbf{A} = (a_{ij})_{m \times s}, \quad \mathbf{B} = (b_{ij})_{s \times n}, \quad \mathbf{C} = (c_{ij})_{m \times n},$$

$$\mathbf{X} = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_m \end{pmatrix}, \quad \mathbf{Y} = \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_s \end{pmatrix}, \quad \mathbf{Z} = \begin{pmatrix} z_1 \\ z_2 \\ \vdots \\ z_n \end{pmatrix},$$

则可以验证

$$\mathbf{X} = \mathbf{AY}, \quad \mathbf{Y} = \mathbf{BZ}, \quad \mathbf{X} = \mathbf{CZ}, \quad \mathbf{C} = \mathbf{AB}. \quad \square$$

容易验证矩阵乘法不满足交换律, 即一般来说,  $\mathbf{AB} \neq \mathbf{BA}$  (见例 3). 从例 3 中还可以看到, 矩阵乘法也不满足消去律, 即当  $\mathbf{AB} = \mathbf{O}$  时, 不能得出  $\mathbf{A} = \mathbf{O}$  或  $\mathbf{B} = \mathbf{O}$ . 当  $\mathbf{AB} = \mathbf{AC}$  时, 也不能得出  $\mathbf{A} = \mathbf{O}$  或  $\mathbf{B} = \mathbf{C}$ . 但矩阵乘法仍具有以下运算规律:

**结合律**  $(\mathbf{AB})\mathbf{C} = \mathbf{A}(\mathbf{BC})$ ,

$$c(\mathbf{AB}) = (c\mathbf{A})\mathbf{B} = \mathbf{A}(c\mathbf{B}).$$

**分配律**  $\mathbf{A}(\mathbf{B} + \mathbf{C}) = \mathbf{AB} + \mathbf{AC}$ ,  $(\mathbf{B} + \mathbf{C})\mathbf{A} = \mathbf{BA} + \mathbf{CA}$ .

这里  $\mathbf{A}, \mathbf{B}, \mathbf{C}$  分别是元素取自  $\mathbb{P}$  中、保证相应运算成立的任意矩阵,  $c \in \mathbb{P}$  为任意数.

通常, 如果存在非零矩阵  $\mathbf{A}$  与  $\mathbf{B}$  满足  $\mathbf{AB} = \mathbf{O}$ , 则称  $\mathbf{A}$  为左零因子, 称  $\mathbf{B}$  为右零因子.

**例 6** 设  $\mathbf{A} = (a_{ij})_{m \times n} \in \mathbb{P}^{m \times n}$ ,

$$\mathbf{B} = \begin{pmatrix} \lambda_1 & & & \\ & \lambda_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & \lambda_m \end{pmatrix} \in \mathbb{P}^{m \times m},$$

$$C = \begin{pmatrix} \mu_1 & & & \\ & \mu_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & \mu_n \end{pmatrix} \in \mathbb{P}^{n \times n},$$

求  $BA, AC$ .

$$\text{解 } BA = \begin{pmatrix} \lambda_1 a_{11} & \lambda_1 a_{12} & \cdots & \lambda_1 a_{1n} \\ \lambda_2 a_{21} & \lambda_2 a_{22} & \cdots & \lambda_2 a_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ \lambda_m a_{m1} & \lambda_m a_{m2} & \cdots & \lambda_m a_{mn} \end{pmatrix},$$

$$AC = \begin{pmatrix} \mu_1 a_{11} & \mu_2 a_{12} & \cdots & \mu_n a_{1n} \\ \mu_1 a_{21} & \mu_2 a_{22} & \cdots & \mu_n a_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ \mu_1 a_{m1} & \mu_2 a_{m2} & \cdots & \mu_n a_{mn} \end{pmatrix}. \quad \square$$

通常, 我们称主对角线以外的元素均为零的方阵为**对角矩阵**. 数域  $\mathbb{P}$  上主对角线元素依次为  $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$  的  $n$  阶对角矩阵记作  $\text{diag}(\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n)$ , 即

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

特别地, 当上式中的主对角线元素  $\lambda_1 = \lambda_2 = \dots = \lambda_n = \lambda$  时, 相应的对角矩阵称为  $n$  阶**数量矩阵**. 若例 6 中的  $B$  和  $C$  分别是主对角线元素均为  $\lambda$  和  $\mu$  的数量矩阵, 则  $BA = \lambda A$ ,  $AC = \mu A$ . 从乘法效果上来说这相当于数乘运算.

特别地, 主对角线元素均为 1 的  $n$  阶对角矩阵称为  $n$  阶**单位矩阵**, 记作

$$E_n = \text{diag}(1, 1, \dots, 1) = \begin{pmatrix} 1 & & & \\ & 1 & & \\ & & \ddots & \\ & & & 1 \end{pmatrix}_{n \times n}.$$

由例 6, 有

$$E_m A_{m \times n} = A_{m \times n}, \quad A_{m \times n} E_n = A_{m \times n}.$$

从乘法效果上来看, 单位矩阵在矩阵乘法中的作用类似于数字 1 在数的乘法中所起的作用.

当  $A \in \mathbb{P}^{n \times n}$  时, 对任意整数  $k$ , 记号

$$A^k = \begin{cases} \overbrace{A A \cdots A}^{k \text{ 个}}, & k > 0, \\ E, & k = 0 \end{cases}$$

是有意义的, 通常称之为  $A$  的  $k$  次幂.

关于方阵乘积的行列式, 有如下重要结论.

**定理 1** 若  $A$  和  $B$  均为  $\mathbb{P}^{n \times n}$  中的矩阵, 则  $|AB| = |A||B|$ .

证明 设  $A = (a_{ij})_{n \times n}$ ,  $B = (b_{ij})_{n \times n}$ ,  $C = AB$ , 则

$$|A||B| = \begin{vmatrix} A & O \\ (-1)E & B \end{vmatrix} = \frac{C_{n+j} + \sum_{i=1}^n b_{ij} C_i}{\prod_{j=1,2,\dots,n}} \begin{vmatrix} A & C \\ (-1)E & O \end{vmatrix} = |C| = |AB|. \quad \square$$

**例 7** 设  $A, B$  为  $n$  阶方阵,  $E$  为同阶单位矩阵,  $AB + E = O$ ,  $|A| = 2$ , 求  $|B|$ .

解 由  $AB + E = O$  得  $AB = (-1)E$ , 从而  $|A||B| = |(-1)E|$ , 故

$$|B| = \frac{1}{|A|} |(-1)E| = \frac{(-1)^n}{2}. \quad \square$$

#### 四、矩阵的转置

**定义 5** 设  $A = (a_{ij})_{m \times n} \in \mathbb{P}^{m \times n}$ ,  $B = (b_{ij})_{n \times m} \in \mathbb{P}^{n \times m}$ , 如果

$$b_{ij} = a_{ji}, \quad i = 1, 2, \dots, n, j = 1, 2, \dots, m,$$

那么称矩阵  $B$  是矩阵  $A$  的转置矩阵, 并记  $B = A^T$ (或  $B = A'$ ).

不难验证, 数域  $\mathbb{P}$  上矩阵的转置运算具有以下运算规律:

- 1)  $(A^T)^T = A$ .
- 2)  $(A \pm B)^T = A^T \pm B^T$ .
- 3)  $(cA)^T = cA^T$ .
- 4)  $(AB)^T = B^T A^T$ .
- 5)  $r(A) = r(A^T)$ .
- 6) 当矩阵  $A$  是方阵时,  $|A| = |A^T|$ .

这里  $A, B$  是任意两个元素取自  $\mathbb{P}$ , 并使得相关运算成立的矩阵,  $c$  为  $\mathbb{P}$  中的任意数.

### §3.2 矩阵求逆

数的除法可以化为数与另一数的倒数之积. 矩阵中与倒数相类似的概念是逆矩阵, 利用它, 我们可以对一部分矩阵实施类似于数的除法的运算. 在本节中, 我们讨论逆矩阵的概念、相关特性及构造.

**定义 6** 设  $A$  是  $\mathbb{P}^{n \times n}$  中的一个方阵,  $E$  为  $\mathbb{P}^{n \times n}$  中的单位矩阵, 若存在  $\mathbb{P}^{n \times n}$  中的方阵  $B$  使得

$$AB = E = BA, \quad (3.2.1)$$

则称  $A$  是可逆的, 并称  $B$  为其逆矩阵. 若对所有的  $B \in \mathbb{P}^{n \times n}$ , (3.2.1) 均不成立, 则称  $A$  是不可逆的.

当一个方阵可逆时, 我们也称它是非退化的或非奇异的. 当一个方阵不可逆时, 我们也称它是退化的或奇异的.

显然, 若  $n$  阶矩阵  $A, B$  使得 (3.2.1) 成立, 则  $A, B$  均可逆.

**定理 2** 若数域  $\mathbb{P}$  上的  $n$  阶方阵  $A$  可逆, 则  $A$  的逆矩阵唯一.

**证明** 事实上, 若存在数域  $\mathbb{P}$  上的  $n$  阶矩阵  $B$  和  $C$  使得

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

则

$$B = BE = B(AC) = (BA)C = EC = C.$$

唯一性得证.  $\square$

通常, 当数域  $\mathbb{P}$  上的方阵  $A$  可逆时, 我们记  $A$  的唯一逆矩阵为  $A^{-1}$ .

**定理 3** 设  $A$  是数域  $\mathbb{P}$  上的  $n$  阶方阵, 则

$$A \text{ 可逆} \iff |A| \neq 0 \iff r(A) = n \text{(即 } A \text{ 满秩).}$$

**证明** 第二个充分必要条件是已知的 (习题 2 第 18 题). 以下只证明第一个充分必要条件.

“ $\Rightarrow$ ”. 若  $A$  可逆, 则依据定义 6, 存在  $B \in \mathbb{P}^{n \times n}$  使得  $AB = E$ . 由定理 1 知

$$|A||B| = |E| = 1,$$

故

$$|A| \neq 0.$$

“ $\Leftarrow$ ”. 当  $n = 1$  时, 显然, 当  $n > 1$  时, 令

$$A^* = \begin{pmatrix} A_{11} & A_{21} & \cdots & A_{n1} \\ A_{12} & A_{22} & \cdots & A_{n2} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ A_{1n} & A_{2n} & \cdots & A_{nn} \end{pmatrix}, \quad (3.2.2)$$

这里  $A_{ij}$  是  $A$  的第  $i$  行和第  $j$  列交叉位置上元素的代数余子式 ( $i, j = 1, 2, \dots, n$ ), 则

$$AA^* = A^*A = |A|E. \quad (3.2.3)$$

于是, 当  $|A| \neq 0$  时, 有

$$A \left( \frac{1}{|A|} A^* \right) = \left( \frac{1}{|A|} A^* \right) A = E.$$

依据定义 6 及定理 2,  $\mathbf{A}$  可逆, 且  $\frac{1}{|\mathbf{A}|}\mathbf{A}^*$  即为  $\mathbf{A}$  的逆矩阵, 即  $\mathbf{A}^{-1} = \frac{1}{|\mathbf{A}|}\mathbf{A}^*$ .  $\square$

定理 3 不仅给出了判定矩阵可逆的条件, 而且告诉了我们逆矩阵的构造方法 (当  $n=1$  时, 可令  $\mathbf{A}^* = (1)_1$ ). 通常称 (3.2.2) 所定义的  $\mathbf{A}^*$  为  $\mathbf{A}$  的伴随矩阵.

**定理 4** 设  $\mathbf{A}, \mathbf{B}$  为数域  $\mathbb{P}$  上的  $n$  阶方阵, 若  $\mathbf{AB} = \mathbf{E}$  或  $\mathbf{BA} = \mathbf{E}$ , 则  $\mathbf{A}$  可逆且  $\mathbf{A}^{-1} = \mathbf{B}$ .

**证明** 若  $\mathbf{AB} = \mathbf{E}$  或  $\mathbf{BA} = \mathbf{E}$ , 则  $|\mathbf{A}||\mathbf{B}| = |\mathbf{E}| = 1$ , 故  $|\mathbf{A}| \neq 0$ . 依据定理 3,  $\mathbf{A}$  可逆或  $\mathbf{A}^{-1}$  存在, 且

$$\mathbf{A}^{-1} = \mathbf{A}^{-1}\mathbf{E} = \mathbf{A}^{-1}(\mathbf{AB}) = (\mathbf{A}^{-1}\mathbf{A})\mathbf{B} = \mathbf{EB} = \mathbf{B}. \quad \square$$

由定理 4 可知, 对于给定的方阵  $\mathbf{A}, \mathbf{B}$ , 要验证矩阵  $\mathbf{B}$  是否为矩阵  $\mathbf{A}$  的逆矩阵, 只要验证 (3.2.1) 中左、右两个等式中的任意一个即可, 从而减少了验证时所需要的计算量.

请读者自行验证, 数域  $\mathbb{P}$  上的求逆运算具有以下运算规律:

- 1)  $(\mathbf{A}^{-1})^{-1} = \mathbf{A}$ .
- 2)  $(\mathbf{AB})^{-1} = \mathbf{B}^{-1}\mathbf{A}^{-1}$ .
- 3)  $(c\mathbf{A})^{-1} = \frac{1}{c}\mathbf{A}^{-1}$  ( $c \in \mathbb{P}$ ,  $c \neq 0$ ).
- 4)  $(\mathbf{A}^T)^{-1} = (\mathbf{A}^{-1})^T$ .
- 5)  $|\mathbf{A}^{-1}| = |\mathbf{A}|^{-1}$ .

这里  $\mathbf{A}, \mathbf{B}$  是数域  $\mathbb{P}$  上的任意两个同阶可逆方阵.

当  $\mathbf{A}$  可逆时, 对任意正整数  $k$ , 记

$$\mathbf{A}^{-k} = \overbrace{\mathbf{A}^{-1}\mathbf{A}^{-1}\cdots\mathbf{A}^{-1}}^{k \text{ 个}}.$$

**例 8** 已知  $\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 2 & 1 \\ 5 & 3 \end{pmatrix}$ , 求  $\mathbf{A}^{-1}$ .

**解** 由  $|\mathbf{A}| = 1$  得  $|\mathbf{A}| \neq 0$ , 因而  $\mathbf{A}$  可逆, 其逆为

$$\mathbf{A}^{-1} = \frac{1}{|\mathbf{A}|}\mathbf{A}^* = \begin{pmatrix} 3 & -1 \\ -5 & 2 \end{pmatrix}. \quad \square$$

**例 9** 设  $\mathbf{B} = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 2 & 2 & 1 \\ 3 & 4 & 3 \end{pmatrix}$ ,  $\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 2 & 1 \\ 5 & 3 \end{pmatrix}$ ,  $\mathbf{C} = \begin{pmatrix} 1 & 3 \\ 2 & 0 \\ 3 & 1 \end{pmatrix}$ , 求矩阵  $\mathbf{X}$  使

其满足  $\mathbf{BXA} = \mathbf{C}$ .

**解** 若  $\mathbf{A}^{-1}, \mathbf{B}^{-1}$  存在, 则用  $\mathbf{B}^{-1}$  左乘方程两边,  $\mathbf{A}^{-1}$  右乘方程两边, 便可以得到

$$\mathbf{X} = \mathbf{B}^{-1}\mathbf{CA}^{-1}.$$

以下我们来判别  $\mathbf{A}, \mathbf{B}$  的可逆性. 由例 8,  $\mathbf{A}$  可逆. 因  $|\mathbf{B}| = 2$  非零, 故  $\mathbf{B}$  亦可

逆且

$$\mathbf{B}^{-1} = \frac{1}{|\mathbf{B}|} \mathbf{B}^* = \begin{pmatrix} 1 & 3 & -2 \\ -\frac{3}{2} & -3 & \frac{5}{2} \\ 1 & 1 & -1 \end{pmatrix}.$$

从而

$$\begin{aligned} \mathbf{X} &= \mathbf{B}^{-1} \mathbf{C} \mathbf{A}^{-1} \\ &= \begin{pmatrix} 1 & 3 & -2 \\ -\frac{3}{2} & -3 & \frac{5}{2} \\ 1 & 1 & -1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 3 \\ 2 & 0 \\ 3 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 3 & -1 \\ -5 & 2 \end{pmatrix} \\ &= \begin{pmatrix} -2 & 1 \\ 10 & -4 \\ -10 & 4 \end{pmatrix}. \end{aligned}$$
□

**例 10** 设  $\mathbf{A} \in \mathbb{P}^{n \times n}$  且  $|\mathbf{A}| \neq 0$ ,  $\mathbf{b} \in \mathbb{P}^{n \times 1}$ , 求  $\mathbf{X} \in \mathbb{P}^{n \times 1}$  使得  $\mathbf{AX} = \mathbf{b}$ .

解 因为  $|\mathbf{A}| \neq 0$ , 所以  $\mathbf{A}$  可逆. 令  $\mathbf{X}_0 = \mathbf{A}^{-1} \mathbf{b}$ , 则

$$\mathbf{AX}_0 = \mathbf{A}(\mathbf{A}^{-1} \mathbf{b}) = (\mathbf{AA}^{-1}) \mathbf{b} = \mathbf{Eb} = \mathbf{b}.$$

这说明所定义的  $\mathbf{X}_0$  是线性方程组  $\mathbf{AX} = \mathbf{b}$  的一个解.

接下来, 我们证明  $\mathbf{X}_0$  是  $\mathbb{P}^{n \times 1}$  中唯一满足  $\mathbf{AX} = \mathbf{b}$  的矩阵.

事实上, 若对于  $\mathbf{Y}$  有  $\mathbf{AY} = \mathbf{b}$ , 则  $\mathbf{AY} = \mathbf{AX}_0$ . 该等式两端同时用  $\mathbf{A}^{-1}$  左乘, 得

$$\mathbf{A}^{-1}(\mathbf{AY}) = \mathbf{A}^{-1}(\mathbf{AX}_0),$$

即

$$\mathbf{X}_0 = \mathbf{Y}.$$

这说明满足  $\mathbf{AX} = \mathbf{b}$  的矩阵是唯一的.

最后, 我们计算  $\mathbf{X}_0$  的各个分量  $x_1, x_2, \dots, x_n$ . 依据定理 3,

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

从而

$$\mathbf{X}_0 = \frac{1}{|\mathbf{A}|} \begin{pmatrix} A_{11} & A_{21} & \cdots & A_{n1} \\ A_{12} & A_{22} & \cdots & A_{n2} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ A_{1n} & A_{2n} & \cdots & A_{nn} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_n \end{pmatrix}$$

$$\begin{aligned}
&= \frac{1}{|\mathbf{A}|} \begin{pmatrix} b_1 A_{11} + b_2 A_{21} + \cdots + b_n A_{n1} \\ b_1 A_{12} + b_2 A_{22} + \cdots + b_n A_{n2} \\ \vdots \\ b_1 A_{1n} + b_2 A_{2n} + \cdots + b_n A_{nn} \end{pmatrix} \\
&= \frac{1}{|\mathbf{A}|} \begin{pmatrix} |\mathbf{A}_1| \\ |\mathbf{A}_2| \\ \vdots \\ |\mathbf{A}_n| \end{pmatrix},
\end{aligned}$$

这里对每一个  $1 \leq i \leq n$ ,  $\mathbf{A}_i$  是将  $\mathbf{A}$  中的第  $i$  列由  $\mathbf{b}$  替换后所得到的矩阵. 故

$$x_i = \frac{|\mathbf{A}_i|}{|\mathbf{A}|}, \quad i = 1, 2, \dots, n.$$

到此, 我们实际上从矩阵运算的角度再次证明了 Cramer 法则 (见 §2.4 之例 10).  $\square$

例 10 可以理解为 Cramer 法则的矩阵形式.

### §3.3 分块矩阵的运算

本节中, 我们依据对矩阵的分块, 重新构建在前两节中所介绍的矩阵的基本运算的新形式.

#### 一、分块矩阵的和、差及数乘

设  $\mathbf{A}, \mathbf{B}$  为  $\mathbb{P}^{m \times n}$  中的矩阵, 经过适当的分块后成为

$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} \mathbf{A}_{11} & \mathbf{A}_{12} & \cdots & \mathbf{A}_{1t} \\ \mathbf{A}_{21} & \mathbf{A}_{22} & \cdots & \mathbf{A}_{2t} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ \mathbf{A}_{s1} & \mathbf{A}_{s2} & \cdots & \mathbf{A}_{st} \end{pmatrix} \begin{matrix} m_1 \\ m_2 \\ \vdots \\ m_s \end{matrix}, \quad \mathbf{B} = \begin{pmatrix} \mathbf{B}_{11} & \mathbf{B}_{12} & \cdots & \mathbf{B}_{1t} \\ \mathbf{B}_{21} & \mathbf{B}_{22} & \cdots & \mathbf{B}_{2t} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ \mathbf{B}_{s1} & \mathbf{B}_{s2} & \cdots & \mathbf{B}_{st} \end{pmatrix} \begin{matrix} m_1 \\ m_2 \\ \vdots \\ m_s \end{matrix} \quad \begin{matrix} n_1 & n_2 & \cdots & n_t \end{matrix}$$

上式中,  $\mathbf{A}_{ij}$  与  $\mathbf{B}_{ij}$  均为  $m_i \times n_j$  矩阵 ( $i = 1, 2, \dots, s, j = 1, 2, \dots, t$ ), 且

$$m = \sum_{i=1}^s m_i, \quad n = \sum_{j=1}^t n_j.$$

不难验证, 矩阵  $\mathbf{A}$  与  $\mathbf{B}$  的和、差满足

$$\mathbf{A} \pm \mathbf{B} = \begin{pmatrix} \mathbf{A}_{11} \pm \mathbf{B}_{11} & \mathbf{A}_{12} \pm \mathbf{B}_{12} & \cdots & \mathbf{A}_{1t} \pm \mathbf{B}_{1t} \\ \mathbf{A}_{21} \pm \mathbf{B}_{21} & \mathbf{A}_{22} \pm \mathbf{B}_{22} & \cdots & \mathbf{A}_{2t} \pm \mathbf{B}_{2t} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ \mathbf{A}_{s1} \pm \mathbf{B}_{s1} & \mathbf{A}_{s2} \pm \mathbf{B}_{s2} & \cdots & \mathbf{A}_{st} \pm \mathbf{B}_{st} \end{pmatrix} \begin{matrix} m_1 \\ m_2 \\ \vdots \\ m_s \end{matrix}, \quad \begin{matrix} n_1 & n_2 & \cdots & n_t \end{matrix}$$

而数  $c \in \mathbb{P}$  与  $\mathbf{A}$  的数乘满足

$$c\mathbf{A} = \begin{pmatrix} c\mathbf{A}_{11} & c\mathbf{A}_{12} & \cdots & c\mathbf{A}_{1t} \\ c\mathbf{A}_{21} & c\mathbf{A}_{22} & \cdots & c\mathbf{A}_{2t} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ c\mathbf{A}_{s1} & c\mathbf{A}_{s2} & \cdots & c\mathbf{A}_{st} \end{pmatrix} \begin{matrix} m_1 \\ m_2 \\ \vdots \\ m_s \end{matrix} \begin{matrix} n_1 & n_2 & \cdots & n_t \end{matrix}$$

从上述运算的描述可知分块矩阵的求和、求差、求数乘相当于将每一个矩阵子块看成一个元素时，矩阵的求和、求差、求数乘。为了保证分块矩阵求和、求差的顺利进行，在分块时，我们要求两个矩阵关于行与列的分块方式都相同。

读者可以验证，§3.1 中相关于加法和数乘的运算规律对分块矩阵亦成立。

## 二、分块矩阵的积

设  $\mathbf{A}$  与  $\mathbf{B}$  分别为  $\mathbb{P}^{m \times s}$  及  $\mathbb{P}^{s \times n}$  中的矩阵，经过适当的分块后得

$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} \mathbf{A}_{11} & \mathbf{A}_{12} & \cdots & \mathbf{A}_{1t} \\ \mathbf{A}_{21} & \mathbf{A}_{22} & \cdots & \mathbf{A}_{2t} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ \mathbf{A}_{p1} & \mathbf{A}_{p2} & \cdots & \mathbf{A}_{pt} \end{pmatrix} \begin{matrix} m_1 \\ m_2 \\ \vdots \\ m_p \end{matrix}, \mathbf{B} = \begin{pmatrix} \mathbf{B}_{11} & \mathbf{B}_{12} & \cdots & \mathbf{B}_{1q} \\ \mathbf{B}_{21} & \mathbf{B}_{22} & \cdots & \mathbf{B}_{2q} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ \mathbf{B}_{t1} & \mathbf{B}_{t2} & \cdots & \mathbf{B}_{tq} \end{pmatrix} \begin{matrix} s_1 \\ s_2 \\ \vdots \\ s_t \end{matrix} \begin{matrix} n_1 & n_2 & \cdots & n_q \end{matrix}$$

上式中， $\mathbf{A}_{ij}$  为  $m_i \times s_j$  矩阵 ( $i = 1, 2, \dots, p, j = 1, 2, \dots, t$ )， $\mathbf{B}_{jk}$  为  $s_j \times n_k$  矩阵 ( $j = 1, 2, \dots, t, k = 1, 2, \dots, q$ )，且  $m = \sum_{i=1}^p m_i, s = \sum_{j=1}^t s_j, n = \sum_{k=1}^q n_k$ 。

不难验证，矩阵  $\mathbf{A}$  与  $\mathbf{B}$  的积可以依下式计算：

$$\begin{aligned} \mathbf{AB} &= \begin{pmatrix} \sum_{k=1}^t \mathbf{A}_{1k} \mathbf{B}_{k1} & \sum_{k=1}^t \mathbf{A}_{1k} \mathbf{B}_{k2} & \cdots & \sum_{k=1}^t \mathbf{A}_{1k} \mathbf{B}_{kq} \\ \sum_{k=1}^t \mathbf{A}_{2k} \mathbf{B}_{k1} & \sum_{k=1}^t \mathbf{A}_{2k} \mathbf{B}_{k2} & \cdots & \sum_{k=1}^t \mathbf{A}_{2k} \mathbf{B}_{kq} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ \sum_{k=1}^t \mathbf{A}_{pk} \mathbf{B}_{k1} & \sum_{k=1}^t \mathbf{A}_{pk} \mathbf{B}_{k2} & \cdots & \sum_{k=1}^t \mathbf{A}_{pk} \mathbf{B}_{kq} \end{pmatrix} \begin{matrix} m_1 \\ m_2 \\ \vdots \\ m_p \end{matrix} \begin{matrix} n_1 & n_2 & \cdots & n_q \end{matrix} \\ &= \left( \sum_{k=1}^t \mathbf{A}_{ik} \mathbf{B}_{kj} \right)_{p \times q}. \end{aligned}$$

从上述运算的描述可知分块矩阵的求积相当于将每一个矩阵子块看成一个元素时的矩阵的求积。为了保证分块矩阵求积的顺利进行，在分块时，要求右边矩阵的行分块方式与左边矩阵的列分块方式相同。

读者可以验证, §3.1 中关于乘积的运算规律对分块矩阵亦成立.

**例 11** 试用分块矩阵的方法重新求解例 6.

解 若将  $A$  按行、列分块为  $A = \begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \alpha_2 \\ \vdots \\ \alpha_m \end{pmatrix} = (\beta_1 \ \beta_2 \ \cdots \ \beta_n)$ , 则

$$BA = \begin{pmatrix} \lambda_1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & \lambda_2 & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & \lambda_m \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \alpha_2 \\ \vdots \\ \alpha_m \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \lambda_1 \alpha_1 \\ \lambda_2 \alpha_2 \\ \vdots \\ \lambda_m \alpha_m \end{pmatrix},$$

$$\begin{aligned} AC &= (\beta_1 \ \beta_2 \ \cdots \ \beta_n) \begin{pmatrix} \mu_1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & \mu_2 & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & \mu_n \end{pmatrix} \\ &= (\mu_1 \beta_1 \ \mu_2 \beta_2 \ \cdots \ \mu_n \beta_n). \end{aligned}$$

□

**例 12** 试用分块矩阵的运算求  $AB$ , 这里

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 1 & 3 \\ 0 & 1 & 2 & 4 \\ 0 & 0 & -1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & -1 \end{pmatrix}, \quad B = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 0 & 0 \\ 2 & 0 & 0 & 0 \\ 6 & 3 & 1 & 0 \\ 0 & -2 & 0 & 1 \end{pmatrix}.$$

解 将矩阵  $A, B$  分块如下:

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 0 & | & 1 & 3 \\ 0 & 1 & | & 2 & 4 \\ \hline 0 & 0 & | & -1 & 0 \\ 0 & 0 & | & 0 & -1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} E & C \\ O & -E \end{pmatrix},$$

$$B = \begin{pmatrix} 1 & 2 & | & 0 & 0 \\ 2 & 0 & | & 0 & 0 \\ \hline 6 & 3 & | & 1 & 0 \\ 0 & -2 & | & 0 & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} D & O \\ F & E \end{pmatrix},$$

则

$$AB = \begin{pmatrix} E & C \\ O & -E \end{pmatrix} \begin{pmatrix} D & O \\ F & E \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} D + CF & C \\ -F & -E \end{pmatrix}.$$

又

$$D + CF = \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 2 & 0 \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} 1 & 3 \\ 2 & 4 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 6 & 3 \\ 0 & -2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 7 & -1 \\ 14 & -2 \end{pmatrix},$$

故

$$AB = \begin{pmatrix} 7 & -1 & 1 & 3 \\ 14 & -2 & 2 & 4 \\ -6 & -3 & -1 & 0 \\ 0 & 2 & 0 & -1 \end{pmatrix}.$$

□

### 三、分块矩阵的转置

设  $A_{ij} \in \mathbb{P}^{m_i \times n_j}$  ( $i = 1, 2, \dots, s, j = 1, 2, \dots, t$ ),  $m = \sum_{i=1}^n m_i, n = \sum_{j=1}^t n_j$ ,  $\mathbb{P}^{m \times n}$  中的矩阵  $A$  经过适当分块后成为

$$A = \begin{pmatrix} A_{11} & A_{12} & \cdots & A_{1t} \\ A_{21} & A_{22} & \cdots & A_{2t} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ A_{s1} & A_{s2} & \cdots & A_{st} \\ n_1 & n_2 & \cdots & n_t \end{pmatrix}_{m_s},$$

不难验证

$$A^T = \begin{pmatrix} A_{11}^T & A_{21}^T & \cdots & A_{s1}^T \\ A_{12}^T & A_{22}^T & \cdots & A_{s2}^T \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ A_{1t}^T & A_{2t}^T & \cdots & A_{st}^T \\ m_1 & m_2 & \cdots & m_s \end{pmatrix}_{n_t}.$$

需要请大家关注的是以分块矩阵形式转置时, 除了互换子块的行列位置, 分块矩阵中的每一个子块, 还要进行转置运算.

读者可以自行验证 §3.1 中矩阵转置相关的运算规律对分块矩阵的转置运算亦成立.

**例 13** 已知  $A = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 & | & 4 \\ 2 & 3 & 4 & | & 1 \\ 3 & 4 & 1 & | & 2 \end{pmatrix}$ , 求  $A^T$ .

解 由于矩阵

$$A_{11} = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 2 & 3 & 4 \end{pmatrix}, \quad A_{12} = \begin{pmatrix} 4 \\ 1 \end{pmatrix}, \quad A_{21} = (3 \ 4 \ 1), \quad A_{22} = (2)$$

的转置分别为

$$A_{11}^T = \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 2 & 3 \\ 3 & 4 \end{pmatrix}, \quad A_{12}^T = \begin{pmatrix} 4 & 1 \end{pmatrix}, \quad A_{21}^T = \begin{pmatrix} 3 \\ 4 \\ 1 \end{pmatrix}, \quad A_{22}^T = \begin{pmatrix} 2 \end{pmatrix}.$$

故

$$A^T = \begin{pmatrix} A_{11}^T & A_{21}^T \\ A_{12}^T & A_{22}^T \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 2 & 3 & 4 \\ 3 & 4 & 1 \\ 4 & 1 & 2 \end{pmatrix}.$$

□

例 14 将  $m \times n$  矩阵  $A$  按列分块得  $A = (\alpha_1 \ \alpha_2 \ \cdots \ \alpha_n)$ , 由此计算  $AA^T$  及  $A^TA$ .

$$\text{解 } AA^T = (\alpha_1 \ \alpha_2 \ \cdots \ \alpha_n) \begin{pmatrix} \alpha_1^T \\ \alpha_2^T \\ \vdots \\ \alpha_n^T \end{pmatrix}$$

$$= (\alpha_1\alpha_1^T + \alpha_2\alpha_2^T + \cdots + \alpha_n\alpha_n^T),$$

$$A^TA = \begin{pmatrix} \alpha_1^T \\ \alpha_2^T \\ \vdots \\ \alpha_n^T \end{pmatrix} (\alpha_1 \ \alpha_2 \ \cdots \ \alpha_n)$$

$$= \begin{pmatrix} \alpha_1^T\alpha_1 & \alpha_1^T\alpha_2 & \cdots & \alpha_1^T\alpha_n \\ \alpha_2^T\alpha_1 & \alpha_2^T\alpha_2 & \cdots & \alpha_2^T\alpha_n \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ \alpha_n^T\alpha_1 & \alpha_n^T\alpha_2 & \cdots & \alpha_n^T\alpha_n \end{pmatrix}.$$

□

#### 四、分块矩阵的求逆

如果矩阵的结构特殊, 那么对矩阵进行分块后求逆是有益的.

例 15 设  $A \in \mathbb{P}^{s \times s}$  与  $B \in \mathbb{P}^{t \times t}$  均可逆,  $O \in \mathbb{P}^{s \times t}$  为零矩阵,  $C \in \mathbb{P}^{t \times s}$ , 试证明  $\begin{pmatrix} A & O \\ C & B \end{pmatrix}$  可逆, 并求其逆.

解 由  $A, B$  可逆知  $\begin{vmatrix} A & O \\ C & B \end{vmatrix} = |A||B| \neq 0$ , 所以  $\begin{pmatrix} A & O \\ C & B \end{pmatrix}$  可逆. 设

$$\begin{pmatrix} A & O \\ C & B \end{pmatrix}^{-1} = \begin{pmatrix} X_{11} & X_{12} \\ X_{21} & X_{22} \end{pmatrix},$$

这里  $X_{11}, X_{12}, X_{21}, X_{22}$  分别是  $\mathbb{P}$  上的  $s \times s, s \times t, t \times s, t \times t$  矩阵. 由逆矩阵的定义, 有

$$\begin{pmatrix} A & O \\ C & B \end{pmatrix} \begin{pmatrix} X_{11} & X_{12} \\ X_{21} & X_{22} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} E_s & O \\ O & E_t \end{pmatrix},$$

即

$$\begin{cases} AX_{11} = E_s, \\ CX_{11} + BX_{21} = O, \\ AX_{12} = O, \\ CX_{12} + BX_{22} = E_t. \end{cases}$$

解之得

$$\begin{cases} X_{11} = A^{-1}, \\ X_{12} = O, \\ X_{21} = -B^{-1}CA^{-1}, \\ X_{22} = B^{-1}. \end{cases}$$

故

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

## 五、准对角矩阵及其运算

设  $A \in \mathbb{P}^{n \times n}$  且  $A$  经适当分块后有形式

$$A = \begin{pmatrix} A_1 & & & & n_1 \\ & A_2 & & & n_2 \\ & & \ddots & & \vdots \\ & & & A_s & n_s \\ n_1 & n_2 & \cdots & n_s & \end{pmatrix}$$

上式中  $A_i \in \mathbb{P}^{n_i \times n_i}$  为  $n_i$  阶方阵 ( $i = 1, 2, \dots, s$ ),  $n = \sum_{i=1}^s n_i$ . 通常, 称这样的分块矩阵为  $n$  阶准对角矩阵. 仿照非分块矩阵的做法, 我们也将它记为  $A = \text{diag}(A_1, A_2, \dots, A_s)$ .

准对角矩阵具有如下运算性质:

1) 若  $A_i$  与  $B_i$  均为同阶方阵 ( $i = 1, 2, \dots, s$ ), 则

$$\begin{aligned} & \begin{pmatrix} A_1 & & & & \\ & A_2 & & & \\ & & \ddots & & \\ & & & A_s & \end{pmatrix} \pm \begin{pmatrix} B_1 & & & & \\ & B_2 & & & \\ & & \ddots & & \\ & & & B_s & \end{pmatrix} \\ & = \begin{pmatrix} A_1 \pm B_1 & & & & \\ & A_2 \pm B_2 & & & \\ & & \ddots & & \\ & & & A_s \pm B_s & \end{pmatrix} \end{aligned}$$

及

$$\begin{pmatrix} A_1 & & & & \\ & A_2 & & & \\ & & \ddots & & \\ & & & A_s & \end{pmatrix} \begin{pmatrix} B_1 & & & & \\ & B_2 & & & \\ & & \ddots & & \\ & & & B_s & \end{pmatrix}$$

$$= \begin{pmatrix} \mathbf{A}_1 \mathbf{B}_1 & & & \\ & \mathbf{A}_2 \mathbf{B}_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & \mathbf{A}_s \mathbf{B}_s \end{pmatrix}.$$

2) 若  $\mathbf{A}_i$  为方阵 ( $i = 1, 2, \dots, s$ ), 则

$$\left| \begin{array}{cccc} \mathbf{A}_1 & & & \\ & \mathbf{A}_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & \mathbf{A}_s \end{array} \right| = \prod_{i=1}^s |\mathbf{A}_i|.$$

3) 若  $|\mathbf{A}_i| \neq 0 (i = 1, 2, \dots, s)$ , 则

$$\left( \begin{array}{cccc} \mathbf{A}_1 & & & \\ & \mathbf{A}_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & \mathbf{A}_s \end{array} \right)^{-1} = \left( \begin{array}{cccc} \mathbf{A}_1^{-1} & & & \\ & \mathbf{A}_2^{-1} & & \\ & & \ddots & \\ & & & \mathbf{A}_s^{-1} \end{array} \right).$$

### §3.4 矩阵的初等变换与矩阵乘法的联系

设  $E$  为  $\mathbb{P}$  上的  $n$  阶单位矩阵, 对  $E$  实施一次初等行变换 (或初等列变换), 则

1) 当实施  $R_{st}$  (或  $C_{st}$ ) ( $s < t$ ) 时,

$$E \xrightarrow[\text{或 } C_{st}]{R_{st}} \begin{pmatrix} 1 & & & & & \\ & \ddots & & & & \\ & & 0 & & 1 & \\ & & & \ddots & & \\ & & 1 & & 0 & \\ & & & & & \ddots \\ & & & & & & 1 \end{pmatrix}_{\begin{matrix} s \\ & t \\ s & t \end{matrix}} \quad (3.4.1)$$

2) 当实施  $cR_s$  (或  $cC_s$ ) (这里  $c$  是  $\mathbb{P}$  中的非零数) 时,

$$E \xrightarrow[\text{或 } cC_s]{cR_s} \begin{pmatrix} 1 & & & & & \\ & \ddots & & & & \\ & & c & & * & \\ & & & \ddots & & \\ & & & & & 1 \end{pmatrix}_s \quad (c \neq 0). \quad (3.4.2)$$

3) 当实施  $R_s + cR_t$  (或  $C_t + cC_s$ ) (这里  $c$  是  $\mathbb{P}$  中的数) 时,

$$\mathbf{E} \xrightarrow[\text{或 } C_t + cC_s]{R_s + cR_t} \begin{pmatrix} 1 & & & & & \\ & \ddots & & & & \\ & & 1 & & c & \\ & & & \ddots & & \\ & & & & 1 & \\ & & & & & \ddots \\ & & & & & & 1 \end{pmatrix}_{\begin{matrix} s \\ t \end{matrix}} \quad (s < t) \quad (3.4.3)$$

或

$$\mathbf{E} \xrightarrow[\text{或 } C_t + cC_s]{R_s + cR_t} \begin{pmatrix} 1 & & & & & \\ & \ddots & & & & \\ & & 1 & & & \\ & & & \ddots & & \\ & & & & 1 & \\ & & & & & \ddots \\ & & & & & & 1 \end{pmatrix}_{\begin{matrix} t \\ s \end{matrix}} \quad (t < s). \quad (3.4.4)$$

**定义 7** 记 (3.4.1) 及 (3.4.2) 右侧矩阵分别为  $\mathbf{E}_{st}$  及  $\mathbf{E}_s(c)$ , 记 (3.4.3) 及 (3.4.4) 右侧矩阵为  $\mathbf{E}_{st}(c)$ . 我们称这样的  $n$  阶矩阵  $\mathbf{E}_{st}$ ,  $\mathbf{E}_s(c)(c \neq 0)$  和  $\mathbf{E}_{st}(c)$  分别为互换  $R_{st}$  (或  $C_{st}$ )、倍乘  $cR_s$  (或  $cC_s$ ) 以及倍加  $R_s + cR_t$  (或  $C_t + cC_s$ ) 所对应的  $n$  阶初等矩阵, 也分别称它们是第一型、第二型及第三型初等矩阵.

因为  $\mathbf{E}_{st}(0) = \mathbf{E}$ , 所以单位矩阵是初等矩阵. 不难验证:

$$\begin{cases} \mathbf{E}_{st}\mathbf{E}_{st} = \mathbf{E}_{st}^2 = \mathbf{E}, \\ \mathbf{E}_s(c)\mathbf{E}_s\left(\frac{1}{c}\right) = \mathbf{E} \ (c \in \mathbb{P}, c \neq 0), \quad 1 \leq s, t \leq n. \\ \mathbf{E}_{st}(c)\mathbf{E}_{st}(-c) = \mathbf{E}. \end{cases} \quad (3.4.5)$$

于是有

**性质 1**  $n$  阶初等矩阵均可逆, 其逆仍然为  $n$  阶同型的初等矩阵, 且对于任意的  $1 \leq s, t \leq n$  及任意的  $c \in \mathbb{P}$ ,

$$\mathbf{E}_{st}^{-1} = \mathbf{E}_{st}, \quad \mathbf{E}_s^{-1}(c) = \mathbf{E}_s\left(\frac{1}{c}\right) \ (c \neq 0), \quad \mathbf{E}_{st}^{-1}(c) = \mathbf{E}_{st}(-c). \quad (3.4.6)$$

(3.4.6) 式说明初等变换及其逆向变换所对应的两个初等矩阵互为逆矩阵.

**定理 5** 对矩阵实施一次初等行(或列)变换所得的新矩阵等于用该初等变换所对应的初等矩阵左乘(或右乘)原矩阵所得的积.

**证明** 我们仅对初等行变换证明本定理(类似地, 可以证明定理对于初等

列变换亦成立). 不妨设  $A \in \mathbb{P}^{m \times n}$ . 将  $A$  按行分成  $m$  个行块, 即

$$A = \begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \alpha_2 \\ \vdots \\ \alpha_m \end{pmatrix}.$$

1) 对  $A$  实施  $R_{st}$ , 此时不妨假设  $s < t$ , 则

$$E_{st}A = s \begin{pmatrix} 1 & & & & & & \\ & \ddots & & & & & \\ & & 0 & & 1 & & \\ & & & \ddots & & & \\ t & & & & 1 & & 0 \\ & & & & & \ddots & \\ & & & & & & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \vdots \\ \alpha_s \\ \alpha_t \\ \vdots \\ \alpha_m \end{pmatrix} = s \begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \vdots \\ \alpha_t \\ \alpha_s \\ \vdots \\ \alpha_m \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \vdots \\ \alpha_t \\ \alpha_s \\ \vdots \\ \alpha_m \end{pmatrix}. \quad (3.4.7)$$

2) 对  $A$  实施  $cR_s (c \neq 0)$ , 则

$$E_s(c)A = s \begin{pmatrix} 1 & & & & & & \\ & \ddots & & & & & \\ & & c & & & & \\ & & & \ddots & & & \\ & & & & 1 & & \\ & & & & & \ddots & \\ & & & & & & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \vdots \\ \alpha_s \\ \alpha_t \\ \vdots \\ \alpha_m \end{pmatrix} = s \begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \vdots \\ c\alpha_s \\ \vdots \\ \alpha_m \end{pmatrix}. \quad (3.4.8)$$

3) 对  $A$  实施  $R_s + cR_t$ , 仿 1), 不妨假设  $s < t$ , 则

$$E_{st}(c)A = s \begin{pmatrix} 1 & & & & & & \\ & \ddots & & & & & \\ & & 1 & & c & & \\ & & & \ddots & & & \\ t & & & & 1 & & \\ & & & & & \ddots & \\ & & & & & & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \vdots \\ \alpha_s \\ \alpha_t \\ \vdots \\ \alpha_m \end{pmatrix} = s \begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \vdots \\ \alpha_s + c\alpha_t \\ \vdots \\ \alpha_t \\ \vdots \\ \alpha_m \end{pmatrix}. \quad (3.4.9)$$

(3.4.7)–(3.4.9) 说明结论对于三个初等行变换均成立. 定理得证.  $\square$

定理 5 是矩阵理论中的一个重要结果, 它揭示了矩阵的初等变换与矩阵乘法运算之间的关系.

依据定理 5, 第 2 章中描述利用初等变换化矩阵为标准形的定理 9 可以改写成如下与之等价的、利用初等矩阵来描述的定理.

**定理 6** 对于  $\mathbb{P}^{m \times n}$  中的任何一个矩阵  $A$ ,  $r(A) = r$  的充分必要条件是存在正整数  $s, t$  以及  $s$  个  $m$  阶初等矩阵  $P_i \in \mathbb{P}^{m \times m}(i = 1, 2, \dots, s)$  和  $t$  个  $n$  阶初等矩阵  $Q_j \in \mathbb{P}^{n \times n}(j = 1, 2, \dots, t)$ , 使得

$$P_1 P_2 \cdots P_s A Q_1 Q_2 \cdots Q_t = \begin{pmatrix} E_r & O \\ O & O \end{pmatrix}. \quad (3.4.10)$$

利用初等矩阵, 我们还可以刻画矩阵可逆的新的特征, 即新的充分必要条件.



定理 7 的证明

**定理 7** 设  $A \in \mathbb{P}^{n \times n}$ , 则下列命题等价:

1)  $A$  可逆.

2) 存在正整数  $k_\ell$  及  $k_\ell$  个  $n$  阶初等矩阵  $L_i \in \mathbb{P}^{n \times n}(i = 1, 2, \dots, k_\ell)$ , 使得

$$L_1 L_2 \cdots L_{k_\ell} A = E. \quad (3.4.11)$$

3)  $A$  可表示为有限个初等矩阵的乘积.

4) 存在正整数  $k_r$  及  $k_r$  个  $n$  阶初等矩阵  $R_j \in \mathbb{P}^{n \times n}(j = 1, 2, \dots, k_r)$ , 使得

$$A R_1 R_2 \cdots R_{k_r} = E. \quad (3.4.12)$$

5) 存在可逆矩阵  $P, Q \in \mathbb{P}^{n \times n}$ , 使得

$$P A Q = E. \quad (3.4.13)$$

进而有

**定理 8** 对于  $\mathbb{P}^{m \times n}$  中任意一个矩阵  $A$ ,  $r(A) = r$  的充分必要条件是存在可逆矩阵  $P \in \mathbb{P}^{m \times m}, Q \in \mathbb{P}^{n \times n}$ , 使得

$$P A Q = \begin{pmatrix} E_r & O \\ O & O \end{pmatrix}, \quad (3.4.14)$$

这里  $r = r(A)$ .

**证明** 必要性. 若  $r(A) = r$ , 则由定理 6, 存在正整数  $s, t$  及  $s$  个  $m$  阶初等矩阵  $P_i \in \mathbb{P}^{m \times m}(i = 1, 2, \dots, s)$  和  $t$  个  $n$  阶初等矩阵  $Q_j \in \mathbb{P}^{n \times n}(j = 1, 2, \dots, t)$ , 使得 (3.4.10) 成立. 令  $P = P_1 P_2 \cdots P_s$ ,  $Q = Q_1 Q_2 \cdots Q_t$ , 则  $P \in \mathbb{P}^{m \times m}$ ,  $Q \in \mathbb{P}^{n \times n}$  均可逆, 且

$$P A Q = \begin{pmatrix} E_r & O \\ O & O \end{pmatrix},$$

即 (3.4.14) 成立. 必要性得证.

充分性. 若存在  $m$  阶可逆矩阵  $P$  和  $n$  阶可逆矩阵  $Q$  使得 (3.4.14) 成立. 依据定理 7, 存在正整数  $s, t$  及  $m$  阶初等矩阵  $P_i \in \mathbb{P}^{m \times m}(i = 1, 2, \dots, s)$ ,  $n$  阶初等矩阵  $Q_j \in \mathbb{P}^{n \times n}(j = 1, 2, \dots, t)$  使得

$$P = P_1 P_2 \cdots P_s, \quad Q = Q_1 Q_2 \cdots Q_t.$$

代入 (3.4.14) 即得

$$P_1 P_2 \cdots P_s A Q_1 Q_2 \cdots Q_t = \begin{pmatrix} E_r & O \\ O & O \end{pmatrix}.$$

依据定理 6, 上式说明  $r = r(A)$ . 充分性得证.  $\square$

作为习题, 请读者自行证明如下第 2 章定理 10 的等价形式.

**推论 1**  $\mathbb{P}^{m \times n}$  中的两个矩阵  $A$  和  $B$  相抵 (或等价) 的充分必要条件是存在  $\mathbb{P}^{m \times m}$  中的可逆矩阵  $P$  和  $\mathbb{P}^{n \times n}$  中的可逆矩阵  $Q$ , 使得  $PAQ = B$ .

作为本节的最后, 我们关注逆矩阵计算的初等变换方法. 如果用矩阵初等变换的语言来描述定理 7 中的 1), 2) 及 4), 那么有

$A$  可逆  $\iff$  仅需对  $A$  实施有限次初等行变换便可将  $A$  化为单位矩阵  $E$   
 $\iff$  仅需对  $A$  实施有限次初等列变换便可将  $A$  化为单位矩阵  $E$ .

以下, 我们将看到这样的解释对于简化矩阵的求逆计算是很重要的.

由于 (3.4.11) 的等价形式为

$$L_1 L_2 \cdots L_{k_\ell} E = A^{-1}. \quad (3.4.15)$$

因此, (3.4.11) 和 (3.4.15) 两式等价于

$$L_1 L_2 \cdots L_{k_\ell} (A | E) = (E | A^{-1}). \quad (3.4.16)$$

(3.4.16) 的初等变换语言: 求可逆矩阵  $A$  的逆矩阵时, 仅需对矩阵  $(A | E)$  实施有限次初等行变换使得其中的  $A$  化为  $E$ . 当  $A$  化为  $E$  时,  $E$  也经过相同的初等行变换化为了  $A^{-1}$ .

同样地, 对于初等列变换也有类似于 (3.4.16) 的结果成立. 请读者自行写出.

据此, 我们构造利用矩阵的初等变换求逆矩阵的方法:

$$(A | E) \xrightarrow{\text{仅有限次初等行变换}} (E | A^{-1}).$$

类似地,

$$\left( \begin{array}{c|c} A & E \end{array} \right) \xrightarrow{\text{仅有限次初等列变换}} \left( \begin{array}{c|c} E & A^{-1} \end{array} \right).$$

利用初等变换求矩阵的逆比用伴随矩阵来计算逆矩阵的效率要高得多.

**例 16** 利用矩阵的初等变换, 求以下矩阵的逆矩阵:

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

$$\text{解 } (B | E) = \left( \begin{array}{ccc|ccc} 1 & 2 & 3 & 1 & 0 & 0 \\ 2 & 2 & 1 & 0 & 1 & 0 \\ 3 & 4 & 3 & 0 & 0 & 1 \end{array} \right)$$

$$\begin{array}{l}
 \xrightarrow[R_3-3R_1]{R_2-2R_1} \left( \begin{array}{ccc|ccc} 1 & 2 & 3 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & -2 & -5 & -2 & 1 & 0 \\ 0 & -2 & -6 & -3 & 0 & 1 \end{array} \right) \\
 \xrightarrow[R_3-R_2]{R_1+R_2} \left( \begin{array}{ccc|ccc} 1 & 0 & -2 & -1 & 1 & 0 \\ 0 & -2 & -5 & -2 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & -1 & -1 & -1 & 1 \end{array} \right) \\
 \xrightarrow[R_1-2R_3]{R_2-5R_3} \left( \begin{array}{ccc|ccc} 1 & 0 & 0 & 1 & 3 & -2 \\ 0 & -2 & 0 & 3 & 6 & -5 \\ 0 & 0 & -1 & -1 & -1 & 1 \end{array} \right) \\
 \xrightarrow[(-1)R_3]{(-\frac{1}{2})R_2} \left( \begin{array}{ccc|ccc} 1 & 0 & 0 & 1 & 3 & -2 \\ 0 & 1 & 0 & -\frac{3}{2} & -3 & \frac{5}{2} \\ 0 & 0 & 1 & 1 & 1 & -1 \end{array} \right),
 \end{array}$$

故

$$\mathbf{B}^{-1} = \begin{pmatrix} 1 & 3 & -2 \\ -\frac{3}{2} & -3 & \frac{5}{2} \\ 1 & 1 & -1 \end{pmatrix}. \quad \square$$

当 (3.4.15) 成立时, 如果我们将 (3.4.16) 中的  $\mathbf{E}$  替换成和  $\mathbf{A}$  具有相同行数的矩阵  $\mathbf{C}$ , 那么 (3.4.16) 就化为

$$\mathbf{L}_1 \mathbf{L}_2 \cdots \mathbf{L}_{k_\ell} (\mathbf{A} | \mathbf{C}) = (\mathbf{E} | \mathbf{A}^{-1} \mathbf{C}). \quad (3.4.17)$$

这事实上相当于用矩阵  $\mathbf{C}$  右乘 (3.4.16) 中等式的两端.

请读者自行写出 (3.4.17) 所对应的初等变换语言. 我们也常依据它用初等变换来解矩阵方程  $\mathbf{AX} = \mathbf{C}$  (当  $\mathbf{A}$  可逆时).

**例 17** 请用矩阵初等变换方法重新求解 §3.2 之例 9.

**解** 由 §3.2 之例 9 知方程的解为  $\mathbf{X} = \mathbf{B}^{-1} \mathbf{CA}^{-1}$ . 若令  $\mathbf{D} = \mathbf{B}^{-1} \mathbf{C}$ , 则  $\mathbf{X} = \mathbf{DA}^{-1}$ . 这就预示着可先用初等行变换计算出  $\mathbf{D}$ , 再利用初等列变换计算出  $\mathbf{X}$ . 以下是计算过程:

$$\begin{array}{l}
 (\mathbf{B} | \mathbf{C}) = \left( \begin{array}{ccc|cc} 1 & 2 & 3 & 1 & 3 \\ 2 & 2 & 1 & 2 & 0 \\ 3 & 4 & 3 & 3 & 1 \end{array} \right) \\
 \xrightarrow[R_3-3R_1]{R_2-2R_1} \left( \begin{array}{ccc|cc} 1 & 2 & 3 & 1 & 3 \\ 0 & -2 & -5 & 0 & -6 \\ 0 & -2 & -6 & 0 & -8 \end{array} \right) \\
 \xrightarrow[R_3-R_2]{R_1+R_2} \left( \begin{array}{ccc|cc} 1 & 0 & -2 & 1 & -3 \\ 0 & -2 & -5 & 0 & -6 \\ 0 & 0 & -1 & 0 & -2 \end{array} \right)
 \end{array}$$

$$\xrightarrow{R_2-5R_3} \left( \begin{array}{ccc|cc} 1 & 0 & 0 & 1 & 1 \\ 0 & -2 & 0 & 0 & 4 \\ 0 & 0 & -1 & 0 & -2 \end{array} \right)$$

$$\xrightarrow{(-\frac{1}{2})R_2} \left( \begin{array}{ccc|cc} 1 & 0 & 0 & 1 & 1 \\ 0 & 1 & 0 & 0 & -2 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & 2 \end{array} \right),$$

所以

$$D = B^{-1}C = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 0 & -2 \\ 0 & 2 \end{pmatrix}.$$

又

$$\begin{pmatrix} A \\ D \end{pmatrix} = \left( \begin{array}{cc} 2 & 1 \\ 5 & 3 \\ 1 & 1 \\ 0 & -2 \\ 0 & 2 \end{array} \right) \xrightarrow{C_{12}} \left( \begin{array}{cc} 1 & 2 \\ 3 & 5 \\ 1 & 1 \\ -2 & 0 \\ 2 & 0 \end{array} \right) \xrightarrow{C_2-2C_1} \left( \begin{array}{cc} 1 & 0 \\ 3 & -1 \\ 1 & -1 \\ -2 & 4 \\ 2 & -4 \end{array} \right)$$

$$\xrightarrow{C_1+3C_2} \left( \begin{array}{cc} 1 & 0 \\ 0 & -1 \\ -2 & -1 \\ 10 & 4 \\ -10 & -4 \end{array} \right) \xrightarrow{(-1)C_2} \left( \begin{array}{cc} 1 & 0 \\ 0 & 1 \\ -2 & 1 \\ 10 & -4 \\ -10 & 4 \end{array} \right),$$

故

$$X = \begin{pmatrix} -2 & 1 \\ 10 & -4 \\ -10 & 4 \end{pmatrix}. \quad \square$$

### §3.5 矩阵运算对矩阵秩的影响

本节我们讨论矩阵运算前后矩阵秩的变化关系. 首先, 有

**性质 2** 若  $P \in \mathbb{P}^{m \times m}$ ,  $Q \in \mathbb{P}^{n \times n}$  均为可逆矩阵,  $A \in \mathbb{P}^{m \times n}$ , 则

$$r(PA) = r(A), \quad r(AQ) = r(A), \quad r(PAQ) = r(A).$$

**证明** 依据本章定理 6 及定理 7,  $PA$  实际上是对  $A$  实施了有限次初等行变换所得, 但依据第 2 章定理 6, 初等变换不改变矩阵的秩, 故  $r(PA) = r(A)$ . 同理可证  $r(AQ) = r(A)$ ,  $r(PAQ) = r(A)$ .  $\square$

进一步, 有

**性质 3** 设  $A \in \mathbb{P}^{m \times n}$ ,  $B \in \mathbb{P}^{n \times s}$ , 则  $r(AB) \leq \min\{r(A), r(B)\}$ .

**证明** 设  $r(A) = r$ , 依据定理 8, 存在  $\mathbb{P}$  上的  $m$  阶可逆矩阵  $P$  及  $n$  阶可

逆矩阵  $\mathbf{Q}$ , 使得

$$\mathbf{P} \mathbf{A} \mathbf{Q} = \begin{pmatrix} \mathbf{E}_r & \mathbf{O} \\ \mathbf{O} & \mathbf{O} \end{pmatrix}.$$

若记  $\mathbf{Q}^{-1} \mathbf{B} = \begin{pmatrix} \mathbf{B}_1 \\ \mathbf{B}_2 \end{pmatrix}$ , 其中  $\mathbf{B}_1$  为  $r \times s$  矩阵,  $\mathbf{B}_2$  为  $(n-r) \times s$  矩阵, 则

$$\mathbf{P} \mathbf{A} \mathbf{B} = \begin{pmatrix} \mathbf{E}_r & \mathbf{O} \\ \mathbf{O} & \mathbf{O} \end{pmatrix} \mathbf{Q}^{-1} \mathbf{B} = \begin{pmatrix} \mathbf{B}_1 \\ \mathbf{O} \end{pmatrix}.$$

依据性质 2,  $r(\mathbf{Q}^{-1} \mathbf{B}) = r(\mathbf{B})$ , 故

$$r(\mathbf{A} \mathbf{B}) = r(\mathbf{P} \mathbf{A} \mathbf{B}) = r\left(\begin{pmatrix} \mathbf{B}_1 \\ \mathbf{O} \end{pmatrix}\right) = r(\mathbf{B}_1). \quad (3.5.1)$$

由于  $\mathbf{B}_1$  是  $r \times s$  矩阵, 故

$$r(\mathbf{B}_1) \leq r = r(\mathbf{A}). \quad (3.5.2)$$

又  $\mathbf{B}_1$  是  $\mathbf{Q}^{-1} \mathbf{B}$  的前  $r$  行, 故

$$r(\mathbf{B}_1) \leq r(\mathbf{Q}^{-1} \mathbf{B}) = r(\mathbf{B}). \quad (3.5.3)$$

依据 (3.5.1)–(3.5.3),  $r(\mathbf{A} \mathbf{B}) \leq r(\mathbf{A})$  且  $r(\mathbf{A} \mathbf{B}) \leq r(\mathbf{B})$ , 即

$$r(\mathbf{A} \mathbf{B}) \leq \min\{r(\mathbf{A}), r(\mathbf{B})\}.$$

结论得证.  $\square$

**引理 1** 设  $\mathbf{A} \in \mathbb{P}^{m \times p}$ ,  $\mathbf{B} \in \mathbb{P}^{n \times q}$ ,  $\mathbf{C} = \begin{pmatrix} \mathbf{A} & \mathbf{O} \\ \mathbf{O} & \mathbf{B} \end{pmatrix}$  (或  $\mathbf{C} = \begin{pmatrix} \mathbf{O} & \mathbf{A} \\ \mathbf{B} & \mathbf{O} \end{pmatrix}$ ), 则

$$r(\mathbf{C}) = r(\mathbf{A}) + r(\mathbf{B}).$$

**证明** 不妨设  $r(\mathbf{A}) = r$ ,  $r(\mathbf{B}) = s$ . 当  $\mathbf{C} = \begin{pmatrix} \mathbf{A} & \mathbf{O} \\ \mathbf{O} & \mathbf{B} \end{pmatrix}$  时, 由条件可知, 存在数域  $\mathbb{P}$  上的  $m$  阶可逆矩阵  $\mathbf{P}_1$ ,  $n$  阶可逆矩阵  $\mathbf{P}_2$ ,  $p$  阶可逆矩阵  $\mathbf{Q}_1$  及  $q$  阶可逆矩阵  $\mathbf{Q}_2$ , 使得

$$\mathbf{P}_1 \mathbf{A} \mathbf{Q}_1 = \begin{pmatrix} \mathbf{E}_r & \mathbf{O} \\ \mathbf{O} & \mathbf{O} \end{pmatrix}, \quad \mathbf{P}_2 \mathbf{B} \mathbf{Q}_2 = \begin{pmatrix} \mathbf{E}_s & \mathbf{O} \\ \mathbf{O} & \mathbf{O} \end{pmatrix}.$$

从而

$$\begin{pmatrix} \mathbf{P}_1 & \\ & \mathbf{P}_2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \mathbf{A} & \mathbf{O} \\ \mathbf{O} & \mathbf{B} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \mathbf{Q}_1 & \\ & \mathbf{Q}_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \mathbf{E}_r & \mathbf{O} & & \\ \mathbf{O} & \mathbf{O} & & \\ & & \mathbf{E}_s & \mathbf{O} \\ & & \mathbf{O} & \mathbf{O} \end{pmatrix}.$$

由Minimax Agent AI生成