

线性代数笔记

刘承杰

南京大学软件学院

2021 年 7 月 31 日

目录

1	行列式	1
1.1	二阶与三阶行列式	1
1.2	n 阶行列式	2
2	矩阵, 向量	5
2.1	矩阵和 n 维向量的概念	5
2.2	矩阵运算	6
2.3	分块矩阵	7
2.4	初等变换与初等矩阵	8
2.5	矩阵的秩	11
2.6	可逆矩阵与伴随矩阵	11
2.7	向量组的线性相关与线性无关	13
3	线性方程组解的结构	15
3.1	高斯消元法与矩阵的行变换	15
3.2	线性方程组的可解性	15
3.3	线性方程组解的性质与结构	16

1 行列式

1.1 二阶与三阶行列式

定义 1.1 (二阶行列式) 将 4 个可以进行乘法与加法运算的元素 a, b, c, d 排成两行两列，引用记号

$$\begin{vmatrix} a & b \\ c & d \end{vmatrix} = ad - bc$$

并称之为二阶行列式。行列式也可简记为 Δ 、 D 等

定理 1.1 对于方程组

$$\begin{cases} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 = b_1 \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 = b_2 \end{cases} \quad (1)$$

记

$$\Delta = \begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} \end{vmatrix} = a_{11}a_{22} - a_{12}a_{21}$$

$$\Delta_1 = \begin{vmatrix} b_1 & a_{12} \\ b_2 & a_{22} \end{vmatrix} = b_1a_{22} - a_{12}b_2$$

$$\Delta_2 = \begin{vmatrix} a_{11} & b_1 \\ a_{21} & b_2 \end{vmatrix} = a_{11}b_2 - b_1a_{21}$$

有如下结论:

1. 若 $\Delta \neq 0$ ，则方程组(1)有唯一解: $x_1 = \frac{\Delta_1}{\Delta}, x_2 = \frac{\Delta_2}{\Delta}$
2. 若 $\Delta = 0$ ，但 Δ_1, Δ_2 不全为零则方程组(1)无解
3. 若 $\Delta = \Delta_1 = \Delta_2 = 0$ ，则方程组(1)有无穷多组解

定义 1.2 (三阶行列式) 设有 9 个可以进行乘法和加法运算的元素排成三行三列，引用记号

$$\begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} \end{vmatrix} = a_{11}a_{22}a_{33} + a_{12}a_{23}a_{31} + a_{13}a_{21}a_{32} - a_{13}a_{22}a_{31} - a_{12}a_{21}a_{33} - a_{11}a_{23}a_{32}$$

并称之为三阶行列式，其中 $a_{ij}(i, j = 1, 2, 3)$ 为该行列式的元素。

定理 1.2 对于方程组

$$\begin{cases} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + a_{13}x_3 = b_1 \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + a_{23}x_3 = b_2 \\ a_{31}x_1 + a_{32}x_2 + a_{33}x_3 = b_3 \end{cases} \quad (2)$$

记

$$\Delta_1 = \begin{vmatrix} b_1 & a_{12} & a_{13} \\ b_2 & a_{22} & a_{23} \\ b_3 & a_{32} & a_{33} \end{vmatrix}, \quad \Delta_2 = \begin{vmatrix} a_{11} & b_1 & a_{13} \\ a_{21} & b_2 & a_{23} \\ a_{31} & b_3 & a_{33} \end{vmatrix}, \quad \Delta_3 = \begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & b_1 \\ a_{21} & a_{22} & b_2 \\ a_{31} & a_{32} & b_3 \end{vmatrix}$$

有如下结论：

1. 若 $\Delta \neq 0$ ，则方程组(2)有唯一解 $x_1 = \frac{\Delta_1}{\Delta}, x_2 = \frac{\Delta_2}{\Delta}, x_3 = \frac{\Delta_3}{\Delta}$
2. 若 $\Delta = 0$ ，而 $\Delta_1, \Delta_2, \Delta_3$ 不全为 0，则方程组(2)无解
3. 若 $\Delta = \Delta_1 = \Delta_2 = \Delta_3 = 0$ ，则方程组(2)可能无解也可能有无穷多组解

1.2 n 阶行列式

定义 1.3 (n 阶行列式) 设有 n^2 个可以进行加法和乘法运算的元素排成 n 行 n 列，引用记号

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

称它为 n 阶行列式，它是一个算式，有时也用记号 $|a_{ij}|_{n \times n}$ 表示。

其数值可归纳定义为：当 $n = 1$ 时，一阶行列式的值定义为 $D_1 = \det(a_{11}) = a_{11}$ ；当 $n \geq 2$ 时，

$$D_n = a_{11}A_{11} + a_{12}A_{12} + \cdots + a_{1n}A_{1n} = \sum_{j=1}^n a_{1j}A_{1j}$$

其中

$$A_{ij} = (-1)^{i+j}M_{ij}$$

而

$$M_{ij} = \begin{vmatrix} a_{11} & \cdots & a_{1,j-1} & a_{1,j+1} & \cdots & a_{1n} \\ \vdots & & \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{i-1,1} & \cdots & a_{i-1,j-1} & a_{i-1,j+1} & \cdots & a_{i-1,n} \\ a_{i+1,1} & \cdots & a_{i+1,j-1} & a_{i+1,j+1} & \cdots & a_{i+1,n} \\ \vdots & & \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & \cdots & a_{n,j-1} & a_{n,j+1} & \cdots & a_{nn} \end{vmatrix}$$

并称 M_{ij} 为元素 a_{ij} 的余子式， A_{ij} 为元素 a_{ij} 的代数余子式。显然 M_{ij} 为一个 $n-1$ 阶的行列式，它是在 D_n 中划去元素 a_{ij} 所在的第 i 行和第 j 列后得到的一个行列式。

评论 三角行列式的值为主对角线上元素的乘积。

定义 1.4 (转置行列式) 设

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

称 A' 为行列式 A 的转置行列式 (也可以表示为 A^T)。显然 A' 是行列式 A 的行和列互换之后得到的行列式。

定理 1.3 n 阶行列式的性质:

- 行列式与它的转置行列式的值相等。
 - 对调两行 (列) 的位置, 行列式的值相差一个负号
 - 两行 (列) 相等的行列式的值为 0
 - 行列式可以按任意一行 (列) 展开
 - 行列式的任一行 (列) 元素的公因子可以提到行列式外面
 - 若行列式的某两行 (列) 成比例, 则该行列式的值为零
 - 若行列式的第 i 行 (列) 的每一个元素都可以表示为两数的和, 则该行列式可以表示为两个行列式之和
 - 行列式任一行 (列) 的元素与另一行 (列) 元素的代数余子式对应乘积之和为零
- 即, 若设 $A = |a_{ij}|_{n \times n}$, 则有

$$\sum_{k=1}^n a_{ik} A_{jk} = a_{i1} A_{j1} + a_{i2} A_{j2} + \cdots + a_{in} A_{jn} = \begin{cases} A, & i = j \\ 0, & i \neq j \end{cases}$$

或

$$\sum_{k=1}^n a_{ki} A_{kj} = a_{1i} A_{1j} + a_{2i} A_{2j} + \cdots + a_{ni} A_{nj} = \begin{cases} A, & i = j \\ 0, & i \neq j \end{cases}$$

定理 1.4 (克莱姆法则) 对于 n 元线性方程组

$$\begin{cases} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \cdots + a_{1n}x_n = b_1 \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \cdots + a_{2n}x_n = b_2 \\ \cdots \cdots \cdots \\ a_{n1}x_1 + a_{n2}x_2 + \cdots + a_{nn}x_n = b_n \end{cases} \quad (3)$$

若系数行列式

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

则方程组(3)有解, 且解是唯一的, 这个解可以表示为

$$x_j = \frac{D_j}{D} \quad (j = 1, 2, \cdots, n)$$

其中 $D_j (j = 1, 2, \cdots, n)$ 是将 D 的第 j 列元素 $a_{1j}, a_{2j}, \cdots, a_{nj}$ 换成方程组右端的常数项 b_1, b_2, \cdots, b_n 所得到的行列式, 即

$$D_j = \begin{vmatrix} a_{11} & \cdots & a_{1,j-1} & b_1 & a_{1,j+1} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & \cdots & a_{2,j-1} & b_2 & a_{2,j+1} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & & \vdots & \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & \cdots & a_{n,j-1} & b_n & a_{n,j+1} & \cdots & a_{nn} \end{vmatrix} \quad (j = 1, 2, \cdots, n)$$

考虑方程组(3)的一个特殊情形，方程组(3)右端的常数项 b_1, b_2, \dots, b_n 全部为零，即

$$\begin{cases} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \cdots + a_{1n}x_n = 0 \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \cdots + a_{2n}x_n = 0 \\ \dots\dots\dots \\ a_{n1}x_1 + a_{n2}x_2 + \cdots + a_{nn}x_n = 0 \end{cases} \quad (4)$$

这样的方程组称为齐次线性方程组，而方程组(3)称为非齐次线性方程组。

定理 1.5 含有 n 个未知数 n 个方程的齐次线性方程组(4)若有非零解，则它的系数行列式等于零。

2 矩阵, 向量

2.1 矩阵和 n 维向量的概念

定义 2.1 (矩阵) 有 $m \times n$ 个数 $a_{ij} (i = 1, 2, \dots, m; j = 1, 2, \dots, n)$ 排成 m 行 n 列数表, 外加括号, 写成

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

叫做 m 行 n 列矩阵, 简称 $m \times n$ 矩阵。

定义 2.2 (n 维向量) n 个数 a_1, a_2, \dots, a_n 组成的有序数组

$$(a_1, a_2, \dots, a_n) \quad \text{或} \quad \begin{pmatrix} a_1 \\ a_2 \\ \vdots \\ a_n \end{pmatrix}$$

称为 n 维向量, 前者称为行向量, 后者称为列向量。

评论 几个特殊的矩阵:

设 $A = (a_{ij})_{n \times n}$ 为 n 阶方阵, 如果当 $i \neq j$ 时, $a_{ij} = 0$, 即

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

则称 A 为对角矩阵。为了书写简洁起见, 也经常用 $\text{diag}(a_{11}, a_{22}, \dots, a_{nn})$ 表示此对角矩阵 A 。

如果对角矩阵 A 中的 $a_{11}, a_{22}, \dots, a_{nn} = k$, 则称 A 为数量矩阵, 当 $k = 1$ 时, 称为单位矩阵, 记为 E 或 I

设 $A = (a_{ij})_{n \times n}$ 为 n 阶方阵, 如果当 $i > j$ 时, $a_{ij} = 0$, 即

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

则称 A 为上三角形矩阵。类似地，可定义下三角形矩阵

$$B = \begin{pmatrix} b_{11} & 0 & \cdots & 0 \\ b_{21} & b_{22} & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ b_{n1} & b_{n2} & \cdots & b_{nn} \end{pmatrix}$$

设 $A = (a_{ij})_{n \times n}$ 为 n 阶方阵，如果矩阵的元素满足 $a_{ij} = a_{ji} (i, j = 1, 2, \cdots, n)$ ，则称 A 为对称矩阵；如果矩阵的元素满足 $a_{ij} = -a_{ji} (i, j = 1, 2, \cdots, n)$ ，则称 A 为反对称矩阵。例如

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 0 & -1 \\ 0 & 2 & 5 \\ -1 & 5 & 3 \end{pmatrix}, \quad B = \begin{pmatrix} 0 & 1 & -6 \\ -1 & 0 & -7 \\ 6 & 7 & 0 \end{pmatrix}$$

依次是对称矩阵和反对称矩阵。

定义 2.3 (转置矩阵) 把 $m \times n$ 矩阵

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

的行与列互换后得到一个 $n \times m$ 矩阵，称为 A 的转置矩阵，记为 A^T 或 A' 。

定义 2.4 (方阵的行列式) 行列式

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

称为方阵 $A = (a_{ij})_{n \times n}$ 的行列式，记为 $|A|$ 。如果 $|A| \neq 0$ ，则称矩阵 A 是非异矩阵，如果 $|A| = 0$ ，则称矩阵 A 是奇异矩阵或退化矩阵。

2.2 矩阵运算

定义 2.5 (矩阵的加法) 设 $A = (a_{ij})_{m \times n}$ 与 $B = (b_{ij})_{m \times n}$ 是两个同型矩阵，矩阵 A 和矩阵 B 的和定义为 $(a_{ij} + b_{ij})_{m \times n}$ ，记为 $A + B$ ：

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

定理 2.1 矩阵加法的性质：

1. 交换律： $A + B = B + A$

2. 结合律: $(A + B) + C = A + (B + C)$
3. 零矩阵: 对任一矩阵 A , $A + O = A = O + A$ (O 与 A 是同型矩阵)
4. 负矩阵: 对任一矩阵 $A = (a_{ij})$, 可定义 $-A = (-a_{ij})$, 称 $-A$ 为 A 的负矩阵。显然 $A + (-A) = O$

定义 2.6 (矩阵的数乘) 数 k 与矩阵 $A = (a_{ij})_{m \times n}$ 相乘的积的定义为 $(ka_{ij})_{m \times n}$, 记为 kA :

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

定理 2.2 (方阵的数乘与其行列式) 若 A 是 n 阶方阵, k 为任意数, 则有 $|kA| = k^n |A|$

定义 2.7 (矩阵的乘法) 设 $A = (a_{ij})_{m \times l}$, $B = (b_{ij})_{l \times n}$, 则 A 与 B 的乘积 AB 定义为 $C = (c_{ij})_{m \times n}$, 其中

$$c_{ij} = \sum_{k=1}^l a_{ik} b_{kj} = a_{i1} b_{1j} + a_{i2} b_{2j} + \cdots + a_{il} b_{lj} \quad (i = 1, 2, \cdots, m; j = 1, 2, \cdots, n)$$

评论 只有当 A 的列数和 B 的行数相等时, 乘积 AB 才有意义, 且乘积矩阵 C 的行数与矩阵 A 的行数相同, C 的列数与矩阵 B 的列数相同。

矩阵乘法不满足交换律和消去律, 但满足结合律, 数乘结合律和分配律。

定义 2.8 (矩阵多项式) 设 A 是 n 阶方阵, 定义 $A^0 = E_n$, $A^1 = A$, $A^2 = AA$, \cdots , $A^{k+1} = A^k A$ 其中 k 为正整数, 这也就是说 A^k 是 k 个 A 连乘, 称 A^k 是方阵 A 的 k 次幂。再任取 $m+1$ 个实数 a_0, a_1, \cdots, a_m , 显然

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

仍为 n 阶矩阵。称 $f(A)$ 为矩阵多项式

定理 2.3 转置矩阵的性质:

1. $(A^T)^T = A$; $|A^T| = |A|$
2. $(A + B)^T = A^T + B^T$
3. $(kA)^T = kA^T$
4. $(AB)^T = B^T A^T$, 该式还可以推广为 $(A_1 A_2 \cdots A_k)^T = A_k^T \cdots A_2^T A_1^T$

2.3 分块矩阵

定义 2.9 (分块矩阵) 对于一个 $m \times n$ 矩阵, 如果在行的方向分成 s 块, 在列的方向分成 t 块, 就得到 A 的一个 $s \times t$ 分块矩阵, 记作

$$A = (A_{kl})_{s \times t} = \begin{pmatrix} A_{11} & A_{12} & \cdots & A_{1t} \\ A_{21} & A_{22} & \cdots & A_{2t} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ A_{s1} & A_{s2} & \cdots & A_{st} \end{pmatrix} \begin{matrix} m_1 \text{ 行} \\ m_2 \text{ 行} \\ \vdots \\ m_s \text{ 行} \end{matrix}$$

$$\begin{matrix} n_1 \text{ 列} & n_2 \text{ 列} & \cdots & n_t \text{ 列} \end{matrix}$$

其中 $m_1 + m_2 + \cdots + m_s = m, n_1 + n_2 + \cdots + n_t = n$, 而 $A_{kl}(k = 1, 2, \cdots, s; l = 1, 2, \cdots, t)$ 称为 A 的子块。

定理 2.4 分块矩阵的运算:

1. 分块矩阵的加法。设分块矩阵 $A = (A_{kl})_{s \times t}, B = (B_{kl})_{s \times t}$ 如果 A 与 B 对应的子块 A_{kl} 和 B_{kl} 都是同型矩阵, 则

$$A + B = (A_{kl} + B_{kl})_{s \times t}$$

2. 分块矩阵的数乘。设分块矩阵 $A = (A_{kl})_{s \times t}, k$ 是数, 则

$$kA = (kA_{kl})_{s \times t}$$

3. 分块矩阵的乘法。设 $A = (a_{ij})_{m \times n}, B = (b_{ij})_{n \times p}$ 如果把 A, B 分别分块为 $r \times s$ 和 $s \times t$ 分块矩阵, 且 A 的列的分块法与 B 的行的分块法完全相同, 则

$$AB = \begin{pmatrix} A_{11} & A_{12} & \cdots & A_{1s} \\ A_{21} & A_{22} & \cdots & A_{2s} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ A_{r1} & A_{r2} & \cdots & A_{rs} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} B_{11} & B_{12} & \cdots & B_{1t} \\ B_{21} & B_{22} & \cdots & B_{2t} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ B_{s1} & B_{s2} & \cdots & B_{st} \end{pmatrix} = C = (C_{kl})_{r \times t}$$

其中 C 是 $r \times t$ 分块矩阵, 且

$$C_{kl} = A_{k1}B_{1l} + A_{k2}B_{2l} + \cdots + A_{ks}B_{sl} = \sum_{i=1}^s A_{ki}B_{il} (k = 1, 2, \cdots, r; l = 1, 2, \cdots, t)$$

4. 分块矩阵的转置。 $s \times t$ 分块矩阵 $A = (A_{kl})_{s \times t}$ 的转置矩阵 A^T 为 $t \times s$ 分块矩阵, 如果记 $A^T = (B_{lk})_{t \times s}$, 则

$$B_{lk} = A_{kl}^T (l = 1, 2, \cdots, t; k = 1, 2, \cdots, s)$$

5. 分块对角矩阵。设 n 阶矩阵 A 的分块矩阵只有在对角线上有非零子块, 其余子块都为零矩阵, 且在对角线上的子块都是方阵, 即

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

其中 $A_i(i = 1, 2, \cdots, s)$ 都是方阵, 则称 A 为分块对角矩阵, 也称准对角矩阵。

2.4 初等变换与初等矩阵

定义 2.10 (初等变换) 下面三种对矩阵的变换, 统称为矩阵的初等变换:

1. 对调变换: 互换矩阵 i, j 两行 (列), 记为 $r_i \leftrightarrow r_j (c_i \leftrightarrow c_j)$
2. 数乘变换: 用任意数 $k \neq 0$ 去乘矩阵的第 i 行 (列), 记为 $kr_i (kc_i)$

3. 倍加变换：把矩阵的第 i 行（列）的 k 倍加到第 j 行（列），其中 k 为任意数，记为 $r_j + kr_i$ ($c_j + kc_i$)

定义 2.11 (初等矩阵) 将单位矩阵 E 做一次初等变换得到的矩阵称为初等矩阵。

1. 初等对调矩阵

$$E_{(i,j)} = \begin{pmatrix} 1 & & & & \\ & \ddots & & & \\ & & 0 & 1 & \\ & & & \ddots & \\ & & 1 & 0 & \\ & & & & \ddots & \\ & & & & & 1 \end{pmatrix} \begin{matrix} \leftarrow \text{第 } i \text{ 行} \\ \\ \leftarrow \text{第 } j \text{ 行} \end{matrix}$$

$\begin{matrix} \uparrow & \uparrow \\ \text{第 } i \text{ 列} & \text{第 } j \text{ 列} \end{matrix}$

即是将单位矩阵的第 i 行与第 j 行对调后所得的矩阵。

2. 初等倍乘矩阵

$$E(i(k)) = \begin{pmatrix} 1 & & & \\ & \ddots & & \\ & & k & \\ & & & \ddots & \\ & & & & 1 \end{pmatrix} \leftarrow \text{第 } i \text{ 行}$$

$\begin{matrix} \uparrow \\ \text{第 } i \text{ 列} \end{matrix}$

其中 $k \neq 0$ 是任意数。既是将单位矩阵的第 i 个 1 换成 k 后所得的矩阵。

3. 初等倍加矩阵

$$E(i, j(k)) = \begin{pmatrix} 1 & & & & \\ & \ddots & & & \\ & & 1 & \cdots & k \\ & & & \ddots & \\ & & & & 1 & \\ & & & & & \ddots & \\ & & & & & & 1 \end{pmatrix} \begin{matrix} \leftarrow \text{第 } i \text{ 行} \\ \\ \leftarrow \text{第 } j \text{ 行} \end{matrix}$$

$\begin{matrix} \uparrow & \uparrow \\ \text{第 } i \text{ 列} & \text{第 } j \text{ 列} \end{matrix}$

即是将单位矩阵的第 i 行第 j 列的元素换成 k 后所得的矩阵。

定理 2.5 (初等变换与初等矩阵) 设 A 是一个 $m \times n$ 矩阵, 对 A 施行一次初等行变换, 相当于在 A 的左边乘以一个相应的 m 阶初等矩阵; 对 A 施行一次初等列变换, 相当于在 A 的右边乘以一个相应的 n 阶初等矩阵。

评论 定理说法中“相应”的含义, 具体来说, 就是

- $E(i, j)A$: 表示 A 的第 i 行与第 j 行互换;
- $E(i(k))A$: 表示 A 的第 i 行乘以 k ;
- $E(i, j(k))A$: 表示 A 的第 j 行乘以 k 加到第 i 行上;
- $AE(i, j)$: 表示 A 的第 i 列与第 j 列互换;
- $AE(i(k))$: 表示 A 的第 i 列乘以 k ;
- $AE(i, j(k))$: 表示 A 的第 i 列乘以 k 加到第 j 列上。

定义 2.12 (行 (列) 等价矩阵, 等价矩阵) 如果矩阵 A 经过有限次初等行变换变成矩阵 B , 则称矩阵 A 与 B 行等价, 记作 $A \xrightarrow{r} B$; 如果矩阵 A 经过有限次初等列变换变成矩阵 B , 则称矩阵 A 与 B 列等价, 记作 $A \xrightarrow{c} B$; 如果矩阵 A 经过有限次初等变换变成矩阵 B , 则称矩阵 A 与 B 等价, 记作 $A \rightarrow B$ 。

定理 2.6 具有行等价关系的矩阵所对应的线性方程组有相同的解。

定义 2.13 (梯形矩阵) 若矩阵 A 满足下面两个条件:

- (1) 若有零行, 则零行全部在下方;
- (2) 从第一行起, 每行第一个非零元素前面的零的个数逐行增加。

则称矩阵 A 为行梯形矩阵。若 A 还满足:

- (3) 非零行的第一个非零元素为 1, 且“1”所在列的其余元素全为零, 则称 A 为行简化梯形矩阵。

类似可定义列梯形矩阵与列简化梯形矩阵。

定理 2.7 (矩阵的标准型) 若矩阵 A 既是行简化矩阵, 又是列简化矩阵, 则称 A 是标准形矩阵。矩阵的标准型可写为

$$\begin{pmatrix} E & O \\ O & O \end{pmatrix}$$

即左上角为单位矩阵, 其余都是零矩阵。

定理 2.8 (矩阵的化简) 设 A 为 $m \times n$ 矩阵, 则

- (1) 存在 m 阶初等矩阵 P_1, P_2, \dots, P_s 使 $P_s P_{s-1} \cdots P_2 P_1 A$ (即对 A 施加有限次的初等行变换) 成为 $m \times n$ 阶行简化梯形矩阵。
也存在 n 阶初等矩阵 Q_1, Q_2, \dots, Q_t 使 $A Q_1 Q_2 \cdots Q_{t-1} Q_t$ (即对 A 施加有限次的初等列变换) 成为 $m \times n$ 阶列简化梯形矩阵。
- (2) 可以经过有限次初等行变换和初等列变换, 将矩阵 A 化为标准型。

2.5 矩阵的秩

定义 2.14 (矩阵的子式) 设 A 是一个 $m \times n$ 矩阵, 任取 A 的 k 行和 k 列 ($0 < k \leq \min\{m, n\}$), 位于这些行列交叉处的 k^2 个元素, 按原来的顺序排成的 k 阶行列式, 称为矩阵 A 的 k 阶子式。

评论 例如, 在 2×3 的矩阵

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

中, 1 阶子式是由其中一个元素所构成, 共有 6 个 1 阶子式, 它的 3 个 2 阶子式是:

$$\begin{vmatrix} 1 & 2 \\ 2 & -3 \end{vmatrix}, \quad \begin{vmatrix} 1 & -1 \\ 2 & 1 \end{vmatrix}, \quad \begin{vmatrix} 2 & -1 \\ -3 & 1 \end{vmatrix},$$

一般地, $m \times n$ 矩阵 A 的 k 阶子式共有 $C_m^k C_n^k$ 个。

定义 2.15 (矩阵的秩) 设 A 是一个 $m \times n$ 矩阵, 如果 A 中至少存在一个非零的 r 阶子式 D , 且所有 $r+1$ 阶子式 (如果存在的话) 全为零, 则称 D 为矩阵 A 的最高阶非零子式, 数 r 称为矩阵 A 的秩, 记为 $\text{rank} A = r$ (或 $r(A) = r$)。并规定零矩阵的秩等于 0。

评论 与上述概念有关的结论为:

- (1) rA 是 A 的非零子式的最高阶数;
- (2) $0 \leq r(A_{m \times n}) \leq \min(m, n)$;
- (3) $r(A^T) = r(A)$;
- (4) 对于 n 阶方阵 A , 有 $r(A) = n$ (即 A 为满秩矩阵) $\Leftrightarrow |A| \neq 0 \Leftrightarrow A$ 非异。

定理 2.9 初等行、列变换不改变矩阵的秩。

定理 2.10 行梯形矩阵的秩等于它的非零行的行数。

定理 2.11 任一满秩矩阵都可以经过若干次初等行变换为单位矩阵, 也可以经过若干次初等列变换为单位矩阵。

定理 2.12 (求矩阵的秩的方法) 先用初等行、列变换将矩阵化为梯形矩阵, 其非零行的行数就是矩阵的秩。

2.6 可逆矩阵与伴随矩阵

定义 2.16 (逆矩阵) 对于 n 阶方阵 A , 如果存在同阶方阵 B , 使得

$$AB = BA = E$$

则称矩阵 A 是可逆矩阵, 并称 B 是矩阵 A 的逆矩阵, 记为 A^{-1}

定理 2.13 可逆矩阵的性质:

- (1) 可逆矩阵的逆矩阵是唯一的。
- (2) 若 A 可逆, 则 A^{-1} 也可逆, 且 $(A^{-1})^{-1} = A$; 还有 $|A^{-1}| = |A|^{-1}$
- (3) 若 A 可逆, 数 $k \neq 0$, 则 kA 可逆, 且 $(kA)^{-1} = k^{-1}A^{-1}$
- (4) 若 A 可逆, 则 A^T 也可逆, 且 $(A^T)^{-1} = (A^{-1})^T$
- (5) 若 A, B 为同阶可逆矩阵, 则 AB 也可逆, 且 $(AB)^{-1} = B^{-1}A^{-1}$

定义 2.17 (方阵的伴随矩阵) 设 $A = (a_{ij})$ 为 n 阶方阵, A_{ij} 是 $|A|$ 中元素 a_{ij} 的代数余子式, 则称矩阵

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

为 A 的伴随矩阵。

评论 处理遇到 A^* 的题目时常用 $(A^*)^{-1} = \frac{1}{|A|}A$

定理 2.14 (矩阵可逆的条件) 矩阵 A 可逆的充要条件是 $|A| \neq 0$, 且 $A^{-1} = \frac{1}{|A|}A^*$.

定理 2.15 矩阵 A 可逆的充要条件是 A 为满秩矩阵。

定理 2.16 设 A, B 都是 n 阶方阵, 若 $AB = E$, 则 $BA = E$, 且 $A^{-1} = B, B^{-1} = A$

评论 判断矩阵 B 是否是矩阵 A 的逆矩阵, 只需要验证 $AB = E$ 和 $BA = E$ 中一个等式成立即可。

定理 2.17 (矩阵的分解) 设 A 为 $m \times n$ 矩阵, $r(A) = r$, 则存在 m 阶可逆矩阵 P 和 n 阶可逆矩阵 Q , 使得 $A = P\Lambda Q$, 其中

$$\Lambda = \begin{pmatrix} E_r & O \\ O & O_{(m-r) \times (n-r)} \end{pmatrix}$$

定理 2.18 任一 n 阶可逆矩阵 A 均可以表示成有限个 n 阶初等矩阵的乘积。进一步, 任一可逆矩阵可以只经过行的初等变换化为单位阵, 也可以只经过列的初等变换化为单位阵。

评论 该定理告诉我们一个求逆矩阵的方法: 将 $n \times 2n$ 矩阵 $(A \ E)$ 经过一系列行的初等变换化为 $n \times 2n$ 矩阵 $(E \ B)$, 则 $B = A^{-1}$ 。

也可以用列的初等变换来求逆矩阵, 即

$$\begin{pmatrix} A \\ E \end{pmatrix} \xrightarrow{\text{仅用初等列变换}} \begin{pmatrix} E \\ A^{-1} \end{pmatrix}$$

这种求逆的方法也可用于一类矩阵方程的求解。设 A, B 均为 n 阶方阵, 且 A 可逆, 则矩阵方程 $AX = B$ 有解 $X = A^{-1}B$, 可通过只做初等行变换将

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

来得到方程的具体解 $X = A^{-1}B$

类似地, 对矩阵方程 $XA = B$ 的解 $X = BA^{-1}$, 可通过只做初等列变换

$$\begin{pmatrix} A \\ B \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} E \\ BA^{-1} \end{pmatrix}$$

来得到。

定理 2.19 设 A 是 $m \times n$ 矩阵, P, Q 分别是 m 和 n 阶可逆矩阵, 则

$$r(A) = r(PA) = r(AQ) = r(PAQ)$$

2.7 向量组的线性相关与线性无关

定义 2.18 (向量的线性组合, 线性表示) 给定 n 维向量组 $A: \alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$ 和同维向量 β , 如果存在一组数 k_1, k_2, \dots, k_m , 使

$$\beta = k_1\alpha_1 + k_2\alpha_2 + \dots + k_m\alpha_m$$

则称向量 β 是向量组 A 的一个线性组合或称向量 β 可由向量组 A 线性表示。

定义 2.19 (等价向量组) 设有两个向量组 $A: \alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$ 及 $B: \beta_1, \beta_2, \dots, \beta_l$, 若 A 组中的每一个向量都可以由向量组 B 线性表示, 则称向量组 A 可由向量组 B 线性表示。若两个向量组 A, B 可以相互线性表示, 则称这两个向量组等价。

定义 2.20 (线性相关与线性无关) 给一向量组 $A: \alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$, 如果存在不全为零的数 k_1, k_2, \dots, k_m , 使

$$k_1\alpha_1 + k_2\alpha_2 + \dots + k_m\alpha_m = \theta$$

则称向量组 A 是线性相关的。如果只有当 $k_1 = k_2 = \dots = k_m = 0$ 时, 上述等式才成立, 则称这组向量是线性无关的。

定理 2.20 关于线性相关与线性无关的基本结论:

- (1) 一个向量线性相关的充要条件是 $\alpha = \theta$;
- (2) 包含零向量的向量组必是线性相关的;
- (3) 如果一向量组的部分向量组线性相关, 则该向量组也线性相关;
- (4) 如果一个向量组线性无关, 则其中任一个部分向量组也线性无关。

定理 2.21 向量组 $A: \alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m (m \geq 2)$ 线性相关的充要条件是, 向量组 A 中至少有一个向量可由其余 $m - 1$ 个向量线性表示。

定理 2.22 设向量组 $A: \alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r$ 线性无关, 而向量组 $B: \alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r, \beta$ 线性相关, 则向量 β 必可由向量组 A 线性表示, 并且表示式是唯一的。

定理 2.23 n 维列向量组 $A: \alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r$ 线性相关的充要条件是 $r(A) < r$, 其中矩阵 $A = \begin{pmatrix} \alpha_1 & \alpha_2 & \dots & \alpha_r \end{pmatrix}$ 。换言之, 该向量组 $A: \alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r$ 线性无关的充要条件是 $r(A) = r$

定理 2.24 向量的个数 m 大于其维数 n , 则向量组线性相关。

定理 2.25 n 个 n 维向量线性无关的充要条件是其行列式不为零。

定理 2.26 设 $A = (a_{ij})_{n \times m}$ 的秩 $r(A) = r \leq m$, 且 A 的某 r 列 (行) 所组成的矩阵含有不等于零的 r 阶子式, 则此 r 个列 (行) 向量线性无关。

定义 2.21 (极大无关组) 设 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r$ 是某一向量组的部分组, 满足

- (1) $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r$ 线性无关;
- (2) 在原向量组中任取向量 α , 向量组 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r, \alpha$ 都线性相关, 则称向量组 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r$ 是原向量组的一个极大线性无关组, 简称极大无关组。

定理 2.27 设 $\alpha_{i_1}, \alpha_{i_2}, \dots, \alpha_{i_r}$ 是向量组 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$ 的一个极大线性无关组, 则向量组 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$ 中任一向量均可由 $\alpha_{i_1}, \alpha_{i_2}, \dots, \alpha_{i_r}$ 线性表示, 且表示法唯一。

定理 2.28 向量组与它的任意一个极大线性无关组等价。

定理 2.29 一个向量组的各个极大无关组之间是等价的。

定理 2.30 两个向量组等价的充要条件是一组的一个极大无关组与另一组的一个极大无关组等价。

定理 2.31 一个向量组的各个极大无关组所含向量的个数相同。

定义 2.22 (向量组的秩) 向量组 $A: \alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$ 的一个极大无关组所含向量的个数定义为该向量组的秩, 记为 $r\{\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m\}$ 。规定仅含零向量的向量组的秩为零。

定义 2.23 设 $A: \alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m, B: \beta_1, \beta_2, \dots, \beta_n$ 是两个同维数的向量组, 若向量组 A 可以由向量组 B 线性表示, 则必有 $r\{\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m\} \leq r\{\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_n\}$ 。进一步有: 等价的向量组必有相同的秩。

定义 2.24 矩阵 $A = (a_{ij})_{m \times n}$ 的行向量组 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$ 的秩称为矩阵 A 的行秩; A 的列向量组 $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_n$ 的秩称为矩阵 A 的列秩。

定理 2.32 任一矩阵的秩和其行秩、列秩都相等。

定理 2.33 关于矩阵和、矩阵乘积的秩的几个重要结果:

- (1) $r(A+B) \leq r(A) + r(B)$;
- (2) $r(AB) \leq \min\{r(A), r(B)\}$;
- (3) 若 A, B 均为 n 阶方阵, 则 $r(AB) \geq r(A) + r(B) - n$

3 线性方程组解的结构

3.1 高斯消元法与矩阵的行变换

定义 3.1 一般的线性方程组表示为

$$\begin{cases} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \cdots + a_{1n}x_n = b_1 \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \cdots + a_{2n}x_n = b_2 \\ \cdots \cdots \cdots \\ a_{m1}x_1 + a_{m2}x_2 + \cdots + a_{mn}x_n = b_m \end{cases} \quad (3.1)$$

由第二章矩阵和向量的知识, 线性方程组(3.1)也可表示成

$$x_1\alpha_1 + x_2\alpha_2 + \cdots + x_n\alpha_n = \mathbf{b} \quad (3.2)$$

其中向量

$$\alpha_1 = \begin{pmatrix} a_{11} \\ a_{21} \\ \vdots \\ a_{m1} \end{pmatrix}, \quad \alpha_2 = \begin{pmatrix} a_{12} \\ a_{22} \\ \vdots \\ a_{m2} \end{pmatrix}, \quad \cdots, \quad \alpha_n = \begin{pmatrix} a_{1n} \\ a_{2n} \\ \vdots \\ a_{mn} \end{pmatrix}, \quad \mathbf{b} = \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_m \end{pmatrix},$$

求解方程组(3.1)即为求解式(3.2), 也就是求 \mathbf{b} 表示为 $\alpha_1, \cdots, \alpha_n$ 的线性组合。线性方程组(3.1)还可以表示为矩阵的形式

$$\mathbf{A}\mathbf{x} = \mathbf{b} \quad (3.3)$$

其中

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

称 \mathbf{A} 为方程组(3.1)的系数矩阵, \mathbf{x} 为未知向量, \mathbf{b} 为右端向量。使方程组(3.3)成立的已知向量称为该方程组的解向量。将系数矩阵与右端向量合在一起构成的矩阵 $\mathbf{B} = (\mathbf{A} \ \mathbf{b})$, 称为该方程组的增广矩阵, 也可用增广矩阵来表示线性方程组。

定理 3.1 (高斯消元法) 通过一系列的初等变换将增广矩阵 \mathbf{B} 变换成行简化梯形矩阵时, 即可得到方程组的解。

3.2 线性方程组的可解性

定理 3.2 线性方程组(3.1)有解的充要条件是系数矩阵的秩等于增广矩阵的秩. 且当 $r(\mathbf{A}) = r(\mathbf{B}) = n$ 时, 方程组有唯一解; 而当 $r(\mathbf{A}) = r(\mathbf{B}) < n$ 时, 方程组有无穷多组解。

3.3 线性方程组解的性质与结构

定理 3.3 若 α_1, α_2 是方程组 $Ax = \theta$ 的解, 则其线性组合 $k_1\alpha_1 + k_2\alpha_2$ 也是该方程组的解。

定义 3.2 (齐次线性方程组、基础解系) 右端为零的线性方程组称为齐次线性方程组; 能线性表示出齐次方程组所有解的极大无关向量组称为该齐次线性方程组的基础解系。

定义 3.3 (方程组的特解、通解) 方程组的某一个解称为方程组的特解, 方程组所有解的集合称为方程组的通解。

定理 3.4 设 $A \in \mathbf{R}^{m \times n}$, 若 $r(A) = n$, 则 $Ax = \theta$ 只有零解; 若 $r(A) < n$, 则 $Ax = \theta$ 有非零解。

评论 方程组 $Ax = \theta$, $A \in \mathbf{R}^{m \times n}$ 有非零解的充要条件是 $|A| = 0$

评论 若 $A \in \mathbf{R}^{m \times n}$, 且 $m < n$, 则 $Ax = \theta$ 有非零解。

定理 3.5 A 经过适当的行初等变换可以化为如下形式的行简化梯形矩阵

$$\begin{pmatrix} 1 & d_{12} & \cdots & 0 & d_{1i_2+1} & \cdots & 0 & d_{1i_r+1} & \cdots & d_{1n} \\ 0 & 0 & \cdots & 1 & d_{2i_2+1} & \cdots & 0 & d_{2i_r+1} & \cdots & d_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots & \vdots & & \vdots & \vdots & & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & 0 & 0 & \cdots & 1 & d_{ri_r+1} & \cdots & d_{rn} \\ 0 & 0 & \cdots & 0 & 0 & \cdots & 0 & 0 & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & & \vdots & \vdots & & \vdots & \vdots & & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & 0 & 0 & \cdots & 0 & 0 & \cdots & 0 \end{pmatrix}$$

1 2 \cdots i_2 $i_2 + 1$ \cdots i_r $i_r + 1$ \cdots n

其中最后一行是矩阵所在列的列标号。对 $n-r$ 个自由变量 $x_2, \cdots, x_{i_2-1}, x_{i_2+1}, \cdots, x_{i_r-1}, x_{i_r+1}, \cdots, x_n$ 分别取 $n-r$ 组数据 $(1, 0, \cdots, 0), (0, 1, 0, \cdots, 0), \cdots, (0, \cdots, 0, 1)$, 则可得 $n-r$ 组非自由变量 $x_1, x_{i_2}, \cdots, x_{i_r}$ 的值, 从而构成 $n-r$ 组方程组的解, 设该 $n-r$ 组解的解向量为 $\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_{n-r}$, 则它们就是方程组的一个基础解系。方程组的通解为:

$$k_1\alpha_1 + \cdots + k_{n-r}\alpha_{n-r}, \quad \text{其中 } k_1, \cdots, k_{n-r} \in \mathbf{R} \text{ 为任意常数}$$

评论 若系数矩阵简化后的行简化梯形矩阵为

$$\begin{pmatrix} 1 & 0 & \cdots & 0 & d_{1,r+1} & \cdots & d_{1n} \\ 0 & 1 & \cdots & 0 & d_{2,r+1} & \cdots & d_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots & \vdots & & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & 1 & d_{r,r+1} & \cdots & d_{rn} \\ 0 & 0 & \cdots & 0 & 0 & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & & \vdots & \vdots & & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & 0 & 0 & \cdots & 0 \end{pmatrix}$$

则

$$\alpha_1 = \begin{pmatrix} -d_{1,r+1} \\ \vdots \\ -d_{r,r+1} \\ 1 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}, \quad \alpha_2 = \begin{pmatrix} -d_{1,r+2} \\ \vdots \\ -d_{r,r+2} \\ 0 \\ 1 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}, \quad \cdots, \quad \alpha_{n-r} = \begin{pmatrix} -d_{1n} \\ \vdots \\ -d_{rn} \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix},$$

是齐次方程组的一个基础解系。

定理 3.6 若 $A \in \mathbf{R}^{m \times n}$, 则 $r(A) + r(N(A)) = n$, 其中 $N(A)$ 表示 $Ax = \theta$ 的基础解系为列构成的矩阵。

定理 3.7 若 $A\eta = b (b \neq \theta)$, 则 $Ax = b$ 的通解可以表示为

$$\eta + \alpha$$

其中 α 为 $Ax = \theta$ 的解。若 $Ax = \theta$ 的基础解系为 $\alpha_1, \cdots, \alpha_r$, 则 $Ax = b$ 的通解为: $\eta + k_1\alpha_1 + \cdots + k_r\alpha_r$, 其中 $k_1, \cdots, k_r \in \mathbf{R}$ 为任意实数。