

第一章 行列式

第一节 行列式

一. **教学重点:** 对角线法则

二. **教学目标:** 掌握二阶与三阶行列式的定义, 计算二阶与三阶行列式

三. **教学过程:**

1. 引入

行列式的概念起源于解线性方程组, 它是从二元与三元线性方程组的解的公式引出来的。因此我们首先讨论解方程组的问题。

$$\text{设有二元线性方程组} \begin{cases} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 = b_1, \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 = b_2, \end{cases}$$

用加减消元法求出未知量 x_1, x_2 的值, 当 $a_{11}a_{22} - a_{12}a_{21} \neq 0$ 时, 有

$$x_1 = \frac{b_1a_{22} - a_{12}b_2}{a_{11}a_{22} - a_{12}a_{21}}, x_2 = \frac{a_{11}b_2 - b_1a_{21}}{a_{11}a_{22} - a_{12}a_{21}}.$$

这就是一般二元线性方程组的公式解, 但这个公式很不好记忆, 应用是不方便, 因此, 我们引进新的符号来表示这个结果, 这就是行列式的起源。

定义 1 我们称 4 个数组成的符号 $\begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} \end{vmatrix} = a_{11}a_{22} - a_{12}a_{21}$ 为二阶行列式。

说明几个问题:

- 1) 它含有两行, 两列。横的叫行, 纵的叫列。行列式中的数叫做行列式的元素。
- 2) 从上式知, 二阶行列式是这样两项的代数和: 一个是从左上角到右下角的对角线(又叫行列式的主对角线)上两个元素的乘积, 取正号; 另一个是从右上角到左下角的对角线(又叫次对角线)上两个元素的乘积, 取负号。

2. 例题讲解

例 1 求解二元线性方程组 $\begin{cases} 3x_1 - 2x_2 = 12, \\ 2x_1 + x_2 = 1. \end{cases}$

$$\text{解 由于 } D = \begin{vmatrix} 3 & -2 \\ 2 & 1 \end{vmatrix} = 7 \neq 0, \quad D_1 = \begin{vmatrix} 12 & -2 \\ 1 & 1 \end{vmatrix} = 14, \quad D_2 = \begin{vmatrix} 3 & 12 \\ 2 & 1 \end{vmatrix} = -21,$$

$$\text{因此 } x_1 = \frac{D_1}{D} = 2, \quad x_2 = \frac{D_2}{D} = -3.$$

定义 2 我们称符号 $\begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} \end{vmatrix} = a_{11}a_{22}a_{33} + a_{12}a_{23}a_{31} + a_{13}a_{21}a_{32} - a_{13}a_{22}a_{31} - a_{12}a_{21}a_{33} - a_{11}a_{23}a_{32}$

为三阶行列式。

说明几个问题

1) 它有三行三列，是六项的代数和。

2) 这六项的和也可用对角线法则来记忆：从左上角到右下角三个元素的乘积取正号，从右上角到左下角三个元素的乘积取负号。

例 2 计算三阶行列式 $D = \begin{vmatrix} 1 & 2 & -4 \\ -2 & 2 & 1 \\ -3 & 4 & -2 \end{vmatrix}$.

解 按对角线法则，有 $D = 1 \times 2 \times (-2) + 2 \times 1 \times (-3) + (-4) \times (-2) \times 4$

$$\begin{aligned} & -1 \times 1 \times 4 - 2 \times (-2) \times (-2) - (-4) \times 2 \times (-3) \\ & = -4 - 6 + 32 - 4 - 8 - 24 = -14. \end{aligned}$$

例 3 求解方程 $\begin{vmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 2 & 3 & x \\ 4 & 9 & x^2 \end{vmatrix} = 0$.

解 方程左端的三阶行列式 $D = 3x^2 + 4x + 18 - 9x - 2x^2 - 12$

$$= x^2 - 5x + 6,$$

由 $x^2 - 5x + 6 = 0$ 解得 $x = 2$ 或 $x = 3$.

3. 本节小结：对角线法则，简单线性方程组的求解公式。

4. 作业： 32 页 1.2) 4)

第二节 全排列及其逆序数

一. **教学重点：**排列，逆序数

二. **教学难点：**逆序数

三. **教学目标：**掌握逆序数的定义和求法

四. **教学过程：**

1. 引例 用 1,2,3 三个数字，可以组成多少个没有重复数字的三位数？

解 这个问题相当于说，把三个数字分别放在百位、十位与个位上，有几种不同的方法？

显然，百位上可以从 1,2,3 三个数字中任选一个，所以有 3 种方法；十位上只能从剩下的两个数字中选一个，所以有 2 种方法；而个位上只能放最后剩下的一个数字，所以有 1 种方法。因此，共有 $3 \times 2 \times 1 = 6$ 种方法。

这六个不同的三位数是：123, 231, 312, 132, 213, 321.

对于 n 个不同的元素，也可以提出类似的问题：把 n 个不同的元素排成一列，共有几种不同的排法？

定义 1 把 n 个不同的元素排成一列，叫做这 n 个元素的全排列(简称排列)。

对上述问题，我们可以仿照引例进行讨论：

从 n 个元素中任取一个放在第一个位置上，有 n 种取法；又从剩下的 $n-1$ 个元素中任

取一个放在第二个位置上，有 $n-1$ 中取法；这样继续下去，总共有 $n \cdot (n-1) \cdots 2 \cdot 1 = n!$

定义 2 在 n 个元素的任意排列中这个排列的逆序数。逆序数为奇数的排列叫做奇排列，逆序数为偶数的排列叫做偶排列。当某两个元素的先后次序与标准次序不同时，就说有一个逆序。一个排列中所有逆序的总数叫做

2. 逆序数的求法：

不失一般性，不妨设 n 个元素为 1 至 n 这 n 个自然数，并规定由小到大为标准排列。设 $p_1 p_2 \cdots p_n$ 为这 n 个自然数的一个排列，考虑元素 $p_i (i=1, 2, \cdots, n)$ ，如果比 p_i 大的且排在 p_i 前面的元素有 t_i 个，就说 p_i 这个元素的逆序数是 t_i 。全体元素的逆序数之总和

$$t = t_1 + t_2 + \cdots + t_n = \sum_{i=1}^n t_i,$$

即是这个排列的逆序数。

3. 例题讲解

例 4 求排列 32514 的逆序数。

解 在排列 32514 中，3 排在首位，逆序数为 0；2 的前面比 2 大的数有一个 3，故逆序数为 1；5 是最大数，逆序数为 0；1 的前面比 1 大的数有 3、2、5，故逆序数为 3；4 的前面比 4 大的数有一个 5，故逆序数为 1，于是这个排列的逆序数为 $t = 0 + 1 + 0 + 3 + 1 = 5$ 。

4. 本节小结：全排列，逆序数

5. 作业：32 页 2.5) 6)

第三节 n 阶行列式的定义

一. **教学重点**： n 阶行列式的定义， n 阶行列式的求法

二. **教学难点**： n 阶行列式的求法

三. **教学目标**：掌握 n 阶行列式的定义求法

四. **教学过程**：

1. 引入

为了作出 n 阶行列式的定义，先来研究三阶行列式的结构。三阶行列式定义为

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

容易看出：

(i) 上式右边的每一项都恰是三个元素的乘积，这三个元素位于不同的行、不同的列。

因此，上式右端的任一项除正负号外可以写成 $a_{1p_1} a_{2p_2} a_{3p_3}$ 。这里第一个下标(行标)排成标准

次序 123，而第二个下标(列表)排成 $p_1 p_2 p_3$ ，它是 1,2,3 三个数的某个排列。这样的排列共有

6 种, 对应上式右端共含 6 项。

(ii) 各项的正负号与列表的排列对照:

带正号的三项列表排列是: 123, 231, 312;

带负号的三项列表排列是: 132, 213, 321.

总之, 三阶行列式可以写成
$$\begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} \end{vmatrix} = \sum (-1)^t a_{1p_1} a_{2p_2} a_{3p_3},$$
 其中 t 为排列 $p_1 p_2 p_3$

的逆序数, $\sum$ 表示对 1,2,3 三个数的所有排列 $p_1 p_2 p_3$.

定义 1 称符号
$$\begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{vmatrix} = \sum (-1)^t a_{1p_1} a_{2p_2} \cdots a_{np_n}$$
 为 n 阶行列式, 简记作

$\det(a_{ij})$. 数 a_{ij} 称为行列式 $\det(a_{ij})$ 的元素。

2. 例题讲解

例 5 证明对角行列式 (其中对角线上的元素是 λ_i , 未写出的元素都是 0)

$$\begin{vmatrix} \lambda_1 & & & \\ & \lambda_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & \lambda_n \end{vmatrix} = \lambda_1 \lambda_2 \cdots \lambda_n;$$

$$\begin{vmatrix} & & & \lambda_1 \\ & & & \\ & & \lambda_2 & \\ & & & \ddots \\ \lambda_n & & & \end{vmatrix} = (-1)^{\frac{n(n-1)}{2}} \lambda_1 \lambda_2 \cdots \lambda_n.$$

证 第一式是显然的, 下面只证第二式。

若记 $\lambda_i = a_{i,n-i+1}$, 则依行列式定义

$$\begin{vmatrix} & & & \lambda_1 \\ & & & \\ & & \lambda_2 & \\ & & & \ddots \\ \lambda_n & & & \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} & & & a_{1,n} \\ & & & \\ & & a_{2,n-1} & \\ & & & \ddots \\ a_{n,1} & & & \end{vmatrix}$$

$$= (-1)^t a_{1n} a_{2,n-1} \cdots a_{n,1} = (-1)^t \lambda_1 \lambda_2 \cdots \lambda_n$$

其中 t 为排列 $n(n-1)\cdots 21$ 的逆序数, 故 $t = \frac{n(n-1)}{2}$.

定义 2 对角线一下(上)的元素为 0 的行列式叫做上(下)三角形行列式, 它的值与对角行列一样。

例6 证明下三角形行列式 $D = \begin{vmatrix} a_{11} & & & \\ a_{21} & a_{22} & & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{vmatrix} = a_{11}a_{22}\cdots a_{nn}.$

证 由于当 $j > i$ 时, $a_{ij} = 0$, 故 D 中可能不为 0 的元素为 a_{ip_i} , 其下标应有 $p_i \leq i$, 即 $p_1 \leq 1, p_2 \leq 2, \cdots, p_n \leq n$. 在所有排列 $p_1 p_2 \cdots p_n$ 中, 能满足上述关系的排列只有一个自然排列 $12 \cdots n$, 所以 D 中可能不为 0 的项只有一项 $(-1)^t a_{11} a_{22} \cdots a_{nn}$. 此项的符号 $(-1)^t = (-1)^0 = 1$, 所以 $D = a_{11} a_{22} \cdots a_{nn}$.

3. 本节小结: n 阶行列式的定义和求法, 对角形行列式

4. 作业:

第四节 对换

一. 教学重点: 对换的定义, 奇偶性

二. 教学难点: 对换的奇偶性

三. 教学目标: 掌握对换的定义

四. 教学过程:

1. 为了研究 n 阶行列式的性质, 先来讨论对换以及它与排列的奇偶性的关系。

定义 1 在排列中, 将任意两个元素对调, 其余的元素不动, 这种作出新排列的手续叫做对换。将相邻两个元素对换, 叫做相邻对换。

定理 1 一个排列中的任意两个元素对换, 排列改变奇偶性。

证 先证相邻对换的情形。

设排列为 $a_1 \cdots a_i a_{i+1} \cdots b_m$, 对换 a 与 b , 变为 $a_1 \cdots a_i b a_{i+1} \cdots b_m$. 显然, $a_1, \cdots, a_i; b_1, \cdots, b_m$

这些元素的逆序数经过对换并不改变, 而 a, b 两元素的逆序数改变为: 当 $a < b$ 时, 经对换后 a 的逆序数增加 1 而 b 的逆序数不变; 当 $a > b$ 时, 经对换后 a 的逆序数不变而 b 的逆序数减少 1. 所以排列 $a_1 \cdots a_i a_{i+1} \cdots b_m$ 与排列 $a_1 \cdots a_i b a_{i+1} \cdots b_m$ 的奇偶性不同。

再证一般对换的情形。

设排列为 $a_1 \cdots a_i a_{i+1} \cdots b_m b_{m+1} \cdots c_n$, 把它作 m 次相邻变换, 调成 $a_1 \cdots a_i a_{i+1} \cdots b_m c_1 \cdots c_n$, 再

做 $m+1$ 次相邻对换, 调成 $a_1 \cdots a_i b b_1 \cdots b_m a_{i+1} \cdots c_n$. 总之, 经 $2m+1$ 次相邻对换, 排列

$a_1 \cdots a_i a_{i+1} \cdots b_m b_{m+1} \cdots c_n$ 调成排列 $a_1 \cdots a_i b b_1 \cdots b_m a_{i+1} \cdots c_n$, 所以这两个排列的奇偶性相反。

推论 奇排列调成标准排列的对换次数为奇数, 偶排列调成标准排列的对换次数为偶数。

证 由定理 1 知对换的次数就是排列奇偶性的变化次数, 而标准排列的对换次数为偶数。

定理 2 n 阶行列式也可以定义为 $D = \sum (-1)^t a_{p_1 1} a_{p_2 2} \cdots a_{p_n n}$, 其中 t 为标准排列

$p_1 p_2 \cdots p_n$ 的逆序数。

证 按行列式定义有 $D = \sum (-1)^t a_{1p_1} a_{2p_2} \cdots a_{np_n}$,

记 $D_1 = \sum (-1)^t a_{p_1 1} a_{p_2 2} \cdots a_{p_n n}$.

对于 D 中任一项 $(-1)^t a_{1p_1} a_{2p_2} \cdots a_{np_n}$, 总有且仅有 D_1 中的某一项

$(-1)^s a_{q_1 1} a_{q_2 2} \cdots a_{q_n n}$ 与之对应并相等; 反之, 对于 D_1 中的任一项 $(-1)^t a_{p_1 1} a_{p_2 2} \cdots a_{p_n n}$, 也总

有且仅有 D 中的某一项 $(-1)^s a_{1q_1} a_{2q_2} \cdots a_{nq_n}$ 与之对应并相等, 于是 D 与 D_1 中的项可以一一

对应并相等, 从而 $D = D_1$.

2. 本节小结: 对换 奇偶性

3. 作业:

第五节 行列式的性质

一. 教学重点: 行列式的性质及其计算

二. 教学难点: 行列式的性质

三. 教学目标: 熟练掌握行列式的性质, 并会计算行列式

四. 教学过程:

1. 讲解新课

定义 1 记 $D = \begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{vmatrix}$, $D^T = \begin{vmatrix} a_{11} & a_{21} & \cdots & a_{n1} \\ a_{12} & a_{22} & \cdots & a_{n2} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{1n} & a_{2n} & \cdots & a_{nn} \end{vmatrix}$, 行列式 D^T 称为

行列式 D 的转置行列式.

性质 1 行列式与它的转置行列式相等.

证 记 $D = \det(a_{ij})$ 的转置行列式 $D^T = \begin{vmatrix} b_{11} & b_{12} & \cdots & b_{1n} \\ b_{21} & b_{22} & \cdots & b_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ b_{n1} & b_{n2} & \cdots & b_{nn} \end{vmatrix}$, 即

$b_{ij} = a_{ji} (i, j = 1, 2, \cdots, n)$, 按定义 $D^T = \sum (-1)^t b_{1p_1} b_{2p_2} \cdots b_{np_n}$

$= \sum (-1)^t a_{p_1 1} a_{p_2 2} \cdots a_{p_n n}$.

而由定理 2, 有 $D = \sum (-1)^t a_{p_1 1} a_{p_2 2} \cdots a_{p_n n}$, 故 $D^T = D$.

性质 2 互换行列式的两行(列), 行列式变号.

证 设行列式 $D_1 = \begin{vmatrix} b_{11} & b_{12} & \cdots & b_{1n} \\ b_{21} & b_{22} & \cdots & b_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ b_{n1} & b_{n2} & \cdots & b_{nn} \end{vmatrix}$ 是由行列式 $D = \det(a_{ij})$ 变换 i, j 两行得到

的, 即当 $k \neq i, j$ 时, $b_{kp} = a_{kp}$; 当 $k = i, j$ 时, $b_{ip} = a_{jp}, b_{jp} = a_{ip}$, 于是

$$\begin{aligned} D_1 &= \sum (-1)^t b_{1p_1} \cdots b_{ip_i} \cdots b_{jp_j} \cdots b_{np_n} \\ &= \sum (-1)^t a_{1p_1} \cdots a_{jp_i} \cdots a_{ip_j} \cdots a_{np_n} \\ &= \sum (-1)^t a_{1p_1} \cdots a_{ip_j} \cdots a_{jp_i} \cdots a_{np_n}, \end{aligned}$$

其中 $1 \cdots i \cdots j \cdots n$ 为自然排列, t 为排列 $p_1 \cdots p_i \cdots p_j \cdots p_n$ 的逆序数. 设排列

$p_1 \cdots p_j \cdots p_i \cdots p_n$ 的逆序数为 t_1 , 则 $(-1)^t = -(-1)^{t_1}$, 故

$$D_1 = - \sum (-1)^{t_1} a_{1p_1} \cdots a_{ip_j} \cdots a_{jp_i} \cdots a_{np_n} = -D.$$

推论 如果行列式有两行(列)完全相同, 则此行列式等于零.

证 把这两行互换, 有 $D = -D$, 故 $D = 0$.

性质 3 行列式的某一行(列)中所有的元素都乘以同一数 k , 等于用数 k 乘此行列式.

推论 行列式中某一行(列)的所有元素的公因子可以提到行列式符号的外面.

性质 4 行列式中如果有两行(列)元素成比例, 则此行列式等于零.

性质 5 若行列式的某一列(行)的元素都是两数之和, 例如第 i 列的元素都是两数之和:

$$D = \begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1i} + a'_{1i} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2i} + a'_{2i} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{ni} + a'_{ni} & \cdots & a_{nn} \end{vmatrix}, \quad \text{则 } D \text{ 等于两个行列式之和}$$

$$D = \begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1i} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2i} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{ni} & \cdots & a_{nn} \end{vmatrix} + \begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a'_{1i} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a'_{2i} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a'_{ni} & \cdots & a_{nn} \end{vmatrix}.$$

性质 6 把行列式的某一列(行)的各元素乘以同一个数然后加到另一列(行)对应的元素上去, 行列式不变.

2. 例题讲解

例 7 计算 $D = \begin{vmatrix} 3 & 1 & -1 & 2 \\ -5 & 1 & 3 & -4 \\ 2 & 0 & 1 & -1 \\ 1 & -5 & 3 & -3 \end{vmatrix}$.

$$\begin{aligned} \text{解 } D &= - \begin{vmatrix} 1 & 3 & -1 & 2 \\ 1 & -5 & 3 & -4 \\ 0 & 2 & 1 & -1 \\ -5 & 1 & 3 & -3 \end{vmatrix} = - \begin{vmatrix} 1 & 3 & -1 & 2 \\ 0 & -8 & 4 & -6 \\ 0 & 2 & 1 & -1 \\ 0 & 16 & -2 & 7 \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} 1 & 3 & -1 & 2 \\ 0 & 2 & 1 & -1 \\ 0 & -8 & 4 & -6 \\ 0 & 16 & -2 & 7 \end{vmatrix} \\ &= \begin{vmatrix} 1 & 3 & -1 & 2 \\ 0 & 2 & 1 & -1 \\ 0 & 0 & 8 & -10 \\ 0 & 0 & -10 & 15 \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} 1 & 3 & -1 & 2 \\ 0 & 2 & 1 & -1 \\ 0 & 0 & 8 & -10 \\ 0 & 0 & 0 & \frac{5}{2} \end{vmatrix} = 40. \end{aligned}$$

$$\text{例9 计算 } D = \begin{vmatrix} a & b & c & d \\ a & a+b & a+b+c & a+b+c+d \\ a & 2a & 3a+2b+c & 4a+3b+2c+d \\ a & 3a+b & 6a+3b+c & 10a+6b+3c+d \end{vmatrix}.$$

$$\text{例10 设 } D = \begin{vmatrix} a_{11} & \cdots & a_{1k} & & \\ \vdots & & \vdots & & 0 \\ a_{k1} & \cdots & a_{kk} & & \\ c_{11} & \cdots & c_{1k} & b_{11} & \cdots & b_{1n} \\ \vdots & & \vdots & \vdots & & \vdots \\ c_{n1} & \cdots & c_{nk} & b_{n1} & \cdots & b_{nn} \end{vmatrix}$$

$$D_1 = \det(a_{ij}) = \begin{vmatrix} a_{11} & \cdots & a_{1k} \\ \vdots & & \vdots \\ a_{k1} & \cdots & a_{kk} \end{vmatrix}, D_2 = \det(b_{ij}) = \begin{vmatrix} b_{11} & \cdots & b_{1n} \\ \vdots & & \vdots \\ b_{n1} & \cdots & b_{nn} \end{vmatrix},$$

证明 $D = D_1 D_2$.

3. 本节小结：行列式的性质和计算

4. 作业：33 页 4.3)4) 5.4)5)

第六节 行列式按行(列)展开

一. 教学重点：余子式，代数余子式，行列式按行展开

二. 教学难点：行列式按行展开

三. 教学目标：熟练掌握行列式按行展开的方法，并会计算行列式

四. 教学过程：

1. 讲解新课

定义 1 在 n 阶行列式中，把元素 a_{ij} 所在的第 i 行和第 j 列划去后，留下来的 $n-1$ 阶行

列式叫做元素 a_{ij} 的余子式，记作 M_{ij} ；记 $A_{ij} = (-1)^{i+j} M_{ij}$ ， A_{ij} 叫做元素 a_{ij} 的代数余子式。

引理 一个 n 阶行列式, 如果其中第 i 行所以元素除 a_{ij} 外都为零, 那么这行列式等于 a_{ij}

与它的代数余子式的乘积, 即 $D = a_{ij}A_{ij}$.

证 先证 a_{ij} 位于第 1 行第 1 列的情形, 此时 $D = \begin{vmatrix} a_{11} & 0 & \cdots & 0 \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{vmatrix}$.

这是例 10 中当 $k = 1$ 时的特殊情形, 按例 10 的结论, 即有 $D = a_{11}M_{11}$.

又 $A_{11} = (-1)^{1+1}M_{11} = M_{11}$,

从而 $D = a_{11}A_{11}$.

再证一般情形, 此时 $D = \begin{vmatrix} a_{11} & \cdots & a_{1j} & \cdots & a_{1n} \\ \vdots & & \vdots & & \vdots \\ 0 & \cdots & a_{ij} & \cdots & 0 \\ \vdots & & \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & \cdots & a_{nj} & \cdots & a_{nn} \end{vmatrix}$. 把 D 的第 i 行依次与第 $i-1$ 行、

第 $i-2$ 行、 $\cdots$ 、第 1 行对调, 这样 a_{ij} 就调到原来 a_{ij} 的位置上, 调换的次数为 $i-1$. 再把第 j 列依次与第 $j-1$ 列、第 $j-2$ 列、 $\cdots$ 、第 2 列对调, 这样 a_{ij} 就调到左上角, 调换的次数为 $j-1$. 总之, 经 $i+j-2$ 次调换, 把 a_{ij} 调到左上角, 所得的行列式

$$D_1 = (-1)^{i+j-2} D = (-1)^{i+j} D, \text{ 而元素 } a_{ij} \text{ 在 } D_1 \text{ 中的余子式仍然是 } a_{ij} \text{ 在 } D \text{ 中的余子式 } M_{ij}.$$

由于 a_{ij} 位于 D_1 的左上角, 利用前面的结果, 有 $D_1 = a_{ij}M_{ij}$,

于是 $D = (-1)^{i+j} D_1 = (-1)^{i+j} a_{ij}M_{ij} = a_{ij}A_{ij}$.

定理 3 (行列式按行(列)展开法则) 行列式等于它的任一行(列)的各元素与其对应的代数余子式乘积之和, 即

$$D = a_{i1}A_{i1} + a_{i2}A_{i2} + \cdots + a_{in}A_{in} \quad (i = 1, 2, \cdots, n),$$

或 $D = a_{1j}A_{1j} + a_{2j}A_{2j} + \cdots + a_{nj}A_{nj} \quad (j = 1, 2, \cdots, n).$

$$\begin{aligned} \text{证 } D &= \begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{i1} + 0 + \cdots + 0 & 0 + a_{i2} + \cdots + 0 & \cdots & 0 + \cdots + 0 + a_{in} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{vmatrix} \\ &= \begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{i1} & 0 & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{vmatrix} + \begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ 0 & a_{i2} & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{vmatrix} + \cdots + \begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & a_{in} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{vmatrix}, \end{aligned}$$

根据引理, 既得 $D = a_{i1}A_{i1} + a_{i2}A_{i2} + \cdots + a_{in}A_{in} \quad (i=1,2,\cdots,n).$

类似地, 若按列证明, 可得 $D = a_{1j}A_{1j} + a_{2j}A_{2j} + \cdots + a_{nj}A_{nj} \quad (j=1,2,\cdots,n).$

$$\text{例11 计算 } D_{2n} = \begin{vmatrix} a & & & & b \\ & a & & 0 & b \\ & & \ddots & & \ddots \\ & & & a & b \\ 0 & & & & 0 \\ & & & c & d \\ & & \ddots & & \ddots \\ c & & & & d \\ c & & & & d \end{vmatrix}$$

$$\text{解 按第1行展开, 有 } D_{2n} = a \cdot \begin{vmatrix} a & & & b & 0 \\ & \ddots & & \ddots & \\ & & a & b & \\ 0 & & & & 0 \\ & & c & d & \\ & \ddots & & \ddots & \\ c & & 0 & d & 0 \\ 0 & & & 0 & d \end{vmatrix}$$

$$\begin{aligned}
& + b(-1)^{1+2n} \begin{vmatrix} 0 & a & & 0 & & b \\ & & \ddots & & \ddots & \\ & & & a & b & \\ & 0 & & & & 0 \\ & & & c & d & \\ & & \ddots & & \ddots & \\ 0 & c & & 0 & & d \\ c & 0 & & & & 0 \end{vmatrix} \\
& = adD_{2(n-1)} - bc(-1)^{2n-1+1}D_{2(n-1)} = (ad - bc)D_{2(n-1)},
\end{aligned}$$

以此作递推公式, 即可得

$$\begin{aligned}
D_{2n} &= (ad - bc)D_{2(n-1)} = (ad - bc)^2 D_{2(n-2)} = \cdots \\
&= (ad - bc)^{n-1} D_2 = (ad - bc)^{n-1} \begin{vmatrix} a & b \\ c & d \end{vmatrix} = (ad - bc)^n.
\end{aligned}$$

例 12 范德蒙德行列式 $D_n = \begin{vmatrix} 1 & 1 & \cdots & 1 \\ x_1 & x_2 & \cdots & x_n \\ x_1^2 & x_2^2 & \cdots & x_n^2 \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ x_1^{n-1} & x_2^{n-1} & \cdots & x_n^{n-1} \end{vmatrix} = \prod_{n \geq i > j \geq 1} (x_i - x_j), \quad (8)$

其中记号“ $\prod$ ”表示全体同类因子的乘积.

证 用数学归纳法. 因为 $D_2 = \begin{vmatrix} 1 & 1 \\ x_1 & x_2 \end{vmatrix} = x_2 - x_1 = \prod_{2 \geq i > j \geq 1} (x_i - x_j)$, 所以当 $n = 2$ 时(8)

式成立. 现在假设(8)式对于 $n-1$ 阶范德蒙德行列式成立, 要证(8)式对 n 阶范德蒙德行列式也成立. 为此, 设法把 D_n 降阶: 从第 n 行开始, 后行减去前行的 x_1 倍, 有

$$D_n = \begin{vmatrix} 1 & 1 & \cdots & 1 \\ 0 & x_2 - x_1 & \cdots & x_n - x_1 \\ 0 & x_2(x_2 - x_1) & \cdots & x_n(x_n - x_1) \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ 0 & x_2^{n-2}(x_2 - x_1) & \cdots & x_n^{n-2}(x_n - x_1) \end{vmatrix},$$

按第 1 列展开, 并把每列的公因子提出, 就有

$$D_n = (x_2 - x_1)(x_3 - x_1) \cdots (x_n - x_1) \begin{vmatrix} 1 & 1 & \cdots & 1 \\ x_2 & x_3 & \cdots & x_n \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ x_2^{n-2} & x_3^{n-2} & \cdots & x_n^{n-2} \end{vmatrix}$$

上式右端的行列式是 $n-1$ 阶范德蒙德行列式, 按归纳法假设, 它等于所有 $x_i - x_j$ 因子的乘

$$\begin{aligned} \text{积, 其中 } n \geq i > j \geq 2. \text{ 故 } D_n &= (x_2 - x_1)(x_3 - x_1) \cdots (x_n - x_1) \prod_{n \geq i > j \geq 2} (x_i - x_j) \\ &= \prod_{n \geq i > j \geq 1} (x_i - x_j). \end{aligned}$$

推论 行列式某一行(列)的元素与另一行(列)的对应元素的代数余子式乘积之和等于零.

即
$$a_{i1}A_{j1} + a_{i2}A_{j2} + \cdots + a_{in}A_{jn} = 0, i \neq j,$$

或
$$a_{1i}A_{1j} + a_{2i}A_{2j} + \cdots + a_{ni}A_{nj} = 0, i \neq j,$$

证 把行列式 $D = \det(a_{ij})$ 按第 j 行展开, 有

$$a_{j1}A_{j1} + a_{j2}A_{j2} + \cdots + a_{jn}A_{jn} = \begin{vmatrix} a_{11} & \cdots & a_{1n} \\ \vdots & & \vdots \\ a_{i1} & \cdots & a_{in} \\ \vdots & & \vdots \\ a_{j1} & \cdots & a_{jn} \\ \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & \cdots & a_{nn} \end{vmatrix},$$

在上式中把 a_{jk} 换成 $a_{ik} (k=1, \cdots, n)$, 可得

$$a_{i1}A_{j1} + a_{i2}A_{j2} + \cdots + a_{in}A_{jn} = \begin{vmatrix} a_{11} & \cdots & a_{1n} \\ \vdots & & \vdots \\ a_{i1} & \cdots & a_{in} \\ \vdots & & \vdots \\ a_{i1} & \cdots & a_{in} \\ \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & \cdots & a_{nn} \end{vmatrix} \begin{matrix} (i\text{行}) \\ (j\text{行}) \end{matrix}$$

当 $i \neq j$ 时, 上式右端行列式中有两行对应元素相同, 故行列式等于零, 即得

$$a_{i1}A_{j1} + a_{i2}A_{j2} + \cdots + a_{in}A_{jn} = 0, i \neq j,$$

上述证法如按列进行, 即可得

$$a_{1i}A_{1j} + a_{2i}A_{2j} + \cdots + a_{ni}A_{nj} = 0, i \neq j.$$

综合定理 3 及其推论, 有关于代数余子式的重要性质:

$$\sum_{k=1}^n a_{ki}A_{kj} = D\delta_{ij} = \begin{cases} D, & \text{当 } i = j, \\ 0, & \text{当 } i \neq j; \end{cases}$$

或
$$\sum_{k=1}^n a_{ik}A_{jk} = D\delta_{ij} = \begin{cases} D, & \text{当 } i = j, \\ 0, & \text{当 } i \neq j, \end{cases} \text{ 其中 } \delta_{ij} = \begin{cases} 1, & \text{当 } i = j, \\ 0, & \text{当 } i \neq j. \end{cases}$$

3. 作业: 34 页 73)4)6)

由于方程组(11)是由方程组(9)经乘数与相加两种运算而得, 故(9)的解一定是(11)的解. 今(11)仅有一个解(10), 故(9)如果有解, 就只可能是解(10).

$$a_{i1} \frac{D_1}{D} + a_{i2} \frac{D_2}{D} + \cdots + a_{in} \frac{D_n}{D} = b_i, (i=1,2,\cdots,n).$$

为此, 考虑有两行相同的 $n+1$ 阶行列式

$$\begin{vmatrix} b_i & a_{i1} & \cdots & a_{in} \\ b_1 & a_{11} & \cdots & a_{1n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ b_n & a_{n1} & \cdots & a_{nn} \end{vmatrix} (i=1,2,\cdots,n),$$
$$(-1)^{1+i+j} \begin{vmatrix} b_1 & a_{11} & \cdots & a_{1,j-1} & a_{1,j+1} & \cdots & a_{1n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots & \vdots & & \vdots \\ b_n & a_{n1} & \cdots & a_{n,j-1} & a_{n,j+1} & \cdots & a_{nn} \end{vmatrix} = (-1)^{j+2} (-1)^{j-1} D_j = -D_j,$$
$$a_{i1} \frac{D_1}{D} + a_{i2} \frac{D_2}{D} + \cdots + a_{in} \frac{D_n}{D} = b_i, (i=1,2,\cdots,n).$$

对于齐次线性方程组

[illegible]

解.

2. 例题讲解

例 13 解线性方程组
$$\begin{cases} 2x_1 + x_2 - 5x_3 + x_4 = 8, \\ x_1 - 3x_2 - 6x_4 = 9, \\ 2x_2 - x_3 + 2x_4 = -5, \\ x_1 + 4x_2 - 7x_3 + 6x_4 = 0. \end{cases}$$

例 14 问 λ 取何值时, 齐次线性方程组
$$\begin{cases} (5-\lambda)x + 2y + 2z = 0, \\ 2x + (6-\lambda)y = 0, \\ 2x + (4-\lambda)z = 0. \end{cases} \quad (13) \text{ 有非零}$$

解?

解 由定理 5' 可知, 若齐次线性方程组(13)有非零解, 则(13)的系数行列式 $D = 0$. 而

$$D = \begin{vmatrix} 5-\lambda & 2 & 2 \\ 2 & 6-\lambda & 0 \\ 2 & 0 & 4-\lambda \end{vmatrix} = (5-\lambda)(2-\lambda)(8-\lambda),$$

由 $D = 0$, 得 $\lambda = 2, \lambda = 5, \lambda = 8$.

不难验证, 当 $\lambda = 2, \lambda = 5, \lambda = 8$ 时, 齐次线性方程组(13)确有非零解.

3. 本节小结: 克拉默法则线性方程组的系数行列式与解的关系

4. 作业: 35 页 8.2) 9, 10.

第二章 矩阵及其运算

第一节 矩阵

一. 教学重点: 矩阵的概念以及基本组成的含义

二. 教学难点: 矩阵的概念以及基本组成的含义

三. 教学目标: 理解矩阵的概念

四. 教学过程:

1. 讲解新课

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

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

称为 m 行 n 列矩阵, 简称 $m \times n$ 矩阵. 这 $m \times n$ 个数称为矩阵的元素, 简称为元, 数 a_{ij} 位于

矩阵的第 i 行第 j 列, 称为矩阵的 (i, j) 元. 矩阵的横向称行, 纵向称列. 所有元素都是实数的矩阵称为实矩阵, 所有元素都是复数的矩阵称为复矩阵. 课本中的矩阵除特殊说明外, 都是实矩阵.

几种特殊矩阵:

(1) 只有一行的矩阵称为行矩阵, 又称行向量,

(2) 只有一列的矩阵称为列矩阵, 又称列向量,

- (3) 所有元素都是零的矩阵称为零矩阵, 记作 0 ,
 (4) 当 $m = n$ 时, 矩阵称为方阵,
 (5) 两个矩阵的行数相等, 列数相等时, 称它们为同型矩阵。

(6) 上三角矩阵: $A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ 0 & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & a_{nn} \end{pmatrix}$ (主对角线一下均为零);

(7) 下三角矩阵: $A = \begin{pmatrix} a_{11} & 0 & \cdots & 0 \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{pmatrix}$ (主对角线以上均为零);

(8) 对角矩阵: $\Lambda = \begin{pmatrix} a_{11} & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & a_{22} & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & a_{nn} \end{pmatrix}$ (既是上三角又是下三角), 对角矩阵也记作

$$\Lambda = \text{diag}(a_{11}, a_{12}, \cdots, a_{nn}).$$

(9) 单位矩阵: 对角元素为 1 的对角矩阵, 记作 E , 即 $E = \begin{pmatrix} 1 & 0 & \cdots & 0 \\ a_{21} & 1 & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & 1 \end{pmatrix}$.

2. 本节小结: 矩阵的定义, 几种特殊的矩阵

3. 作业:

第二节 矩阵的运算

一. 教学重点: 矩阵的运算及性质, 转置矩阵, 共轭矩阵

二. 教学难点: 矩阵的运算及性质

三. 教学目标: 掌握矩阵的运算性质

四. 教学过程:

1. 讲解新课

定义 2 设有两个 $m \times n$ 矩阵 $A = (a_{ij}), B = (b_{ij})$, 那么矩阵 A 与 B 的和记作 $A + B$, 规定

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

应该注意, 只有当两个矩阵是同型矩阵时, 这两个矩阵才能进行加法运算.

矩阵加法满足下列运算规律 (设 A, B, C 都是 $m \times n$ 矩阵):

$$(i) \quad A + B = B + A;$$

$$(ii) \quad (A + B) + C = A + (B + C).$$

设矩阵 $A = (a_{ij})$, 记 $-A = (-a_{ij})$, $-A$ 称为矩阵 A 的负矩阵, 显然有 $-A + A = O$. 由

此规定矩阵的减法为 $A - B = A + (-B)$.

定义 3 数 λ 与矩阵 A 的乘积记作 λA 或 $A\lambda$, 规定为

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

数乘矩阵满足下列运算规律 (设 A, B 为 $m \times n$ 矩阵, λ, μ 为数):

$$(i) \quad (\lambda\mu)A = \lambda(\mu A);$$

$$(ii) \quad (\lambda + \mu)A = \lambda A + \mu A;$$

$$(iii) \quad \lambda(A + B) = \lambda A + \lambda B.$$

矩阵相加与数乘矩阵合起来, 统称为矩阵的线性运算.

定义 4 设 $A = (a_{ij})$ 是一个 $m \times s$ 矩阵, $B = (b_{ij})$ 是一个 $s \times n$ 矩阵, 那么规定矩阵 A 与

矩阵 B 的乘积是一个 $m \times n$ 矩阵 $C = (c_{ij})$, 其中

$$c_{ij} = a_{i1}b_{1j} + a_{i2}b_{2j} + \cdots + a_{is}b_{sj} = \sum_{k=1}^n a_{ik}b_{kj} \quad (i=1,2,\cdots,m; j=1,2,\cdots,n), \quad (6)$$

并把此乘积叫作 $C = AB$.

按此定义, 一个 $1 \times s$ 行矩阵与一个 $s \times 1$ 列矩阵的乘积是一个 1 阶方阵, 也就是一个数:

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

由此表明乘积矩阵 $AB = C$ 的 (i, j) 元 c_{ij} 就是 A 的第 i 行与 B 的第 j 列的乘积.

必须注意: 只有当第一个矩阵(左矩阵)的列数等于第二个矩阵(右矩阵)的行数时, 两个矩阵才能相乘.

例 4 求矩阵 $A = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 3 & -1 \\ 2 & 1 & 0 & 2 \end{pmatrix}$ 与 $B = \begin{pmatrix} 4 & 1 & 0 \\ -1 & 1 & 3 \\ 2 & 0 & 1 \\ 1 & 3 & 4 \end{pmatrix}$ 的乘积 AB .

例 5 求矩阵 $A = \begin{pmatrix} -2 & 4 \\ 1 & -2 \end{pmatrix}$ 与 $B = \begin{pmatrix} 2 & 4 \\ -3 & -6 \end{pmatrix}$ 的乘积 AB 及 BA .

在例 4 中, A 是 2×4 矩阵, B 是 4×3 矩阵, 乘积 AB 有意义而 BA 却没有意义, 由此可知, 在矩阵的乘法中必须注意矩阵相乘的顺序.

例 5 表明, 矩阵 $A \neq O, B \neq O$, 但却有 $BA = O$. 这就提醒读者要特别注意: 若有两个矩阵 A, B 满足 $AB = O$. 不能得出 $A = O$ 或 $B = O$ 的结论; 若 $A \neq O$ 而 $A(X - Y) = O$, 也不能得出 $X = Y$ 的结论.

矩阵的乘法虽不满足交换律, 但仍满足下列结合律和分配律(假设运算都是可行的):

(i) $(AB)C = A(BC)$;

(ii) $\lambda(AB) = (\lambda A)B = A(\lambda B)$, (其中 λ 为数);

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

对于单位矩阵 E , 容易验证

$$E_m A_{m \times n} = A_{m \times n} E_n = A_{m \times n}. \text{ 或简写成 } EA = AE = A.$$

可见单位矩阵 E 在矩阵乘法中的作用类似于数 1.

有了矩阵的乘法, 就可以定义矩阵的幂. 设 A 是 n 阶方阵, 定义

$$A^1 = A, A^2 = A^1 A^1, \dots, A^{k+1} = A^k A^1, \text{ 其中 } k \text{ 为正整数. 这就是说, } A^k \text{ 就是 } k \text{ 个 } A \text{ 连乘.}$$

显然只有方阵, 它的幂才有意义.

由于矩阵乘法适合结合律, 所以矩阵的幂满足以下运算规律:

$$A^{k+l} = A^k A^l, (A^k)^l = A^{kl},$$

其中 k, l 为正整数. 又因为矩阵乘法一般不满足交换律, 所以对于两个 n 阶矩阵 A 与 B , 一般来说 $(AB)^k \neq A^k B^k$.

例 6 证明 $\begin{pmatrix} \cos \varphi & -\sin \varphi \\ \sin \varphi & \cos \varphi \end{pmatrix}^n = \begin{pmatrix} \cos n\varphi & -\sin n\varphi \\ \sin n\varphi & \cos n\varphi \end{pmatrix}$.

定义 5 把矩阵 A 的行换成同序数的列得到一个新矩阵, 叫做 A 的转置矩阵, 记作 A^T .

例如矩阵 $A = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 0 \\ 3 & -1 & 1 \end{pmatrix}$ 的转置矩阵为 $A^T = \begin{pmatrix} 1 & 3 \\ 2 & -1 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$.

矩阵的转置也是一种运算, 满足下述运算规律(假设运算都是可行的):

$$(i) \quad (A^T)^T = A;$$

$$(ii) \quad (A+B)^T = A^T + B^T;$$

$$(iii) \quad (\lambda A)^T = \lambda A^T;$$

$$(iv) \quad (AB)^T = B^T A^T.$$

这里仅证明(iv). 设 $A = (a_{ij})_{m \times s}$, $B = (b_{ij})_{s \times n}$, 记 $AB = C = (c_{ij})_{m \times n}$,

$B^T A^T = D = (d_{ij})_{n \times m}$. 于是按公式(6), 有 $c_{ij} = \sum_{k=1}^s a_{jk} b_{ki}$, B^T 的第 i 行为 $(b_{1i}, \dots, b_{si})$,

A^T 的第 j 列为 $(a_{j1}, \dots, a_{js})^T$, 因此 $d_{ij} = \sum_{k=1}^s b_{ki} a_{jk} = \sum_{k=1}^s a_{jk} b_{ki}$, 所以

$$d_{ij} = c_{ji} \quad (i=1, 2, \dots, n; j=1, 2, \dots, m), \text{ 即 } D = C^T, \text{ 亦即 } B^T A^T = (AB)^T.$$

例 7 已知 $A = \begin{pmatrix} 2 & 0 & -1 \\ 1 & 3 & 2 \end{pmatrix}$, $B = \begin{pmatrix} 1 & 7 & -1 \\ 4 & 2 & 3 \\ 2 & 0 & 1 \end{pmatrix}$, 求 $(AB)^T$.

设 A 为 n 阶方阵, 如果满足 $A^T = A$, 即 $a_{ij} = a_{ji} \quad (i, j=1, 2, \dots, n)$, 那么 A 称为对称矩阵. 它的元素以主对角线为对称轴对应相等.

例 7 设矩阵 $X = (x_1, x_2, \dots, x_n)^T$ 满足 $X^T X = 1$, E 为 n 阶单位矩阵,

$H = E - 2XX^T$, 证明 H 是对称矩阵, 且 $HH^T = E$.

证 $H^T = (E - 2XX^T)^T = E^T - 2(XX^T)^T = E - 2XX^T = H,$

所以 H 是对称矩阵.

$$HH^T = H^2 = (E - 2XX^T)^2 = E - 4XX^T + 4(XX^T)(XX^T)$$

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

定义 6 由 n 阶方阵 A 的元素所构成的行列式(各元素的位置不变), 称为方阵 A 的行列式, 记作 $|A|$ 或 $\det A$.

应该注意, 方阵与行列式是两个不同的概念, n 阶方阵是 n^2 个数按一定方式排成的数表, 而 n 阶行列式则是这些数(也就是数表 A)按一定的运算法则所确定的一个数.

由 A 确定 $|A|$ 的这个运算满足下述运算规律(设 A, B 为 n 阶方阵, λ 为数):

$$(i) \quad |A^T| = |A| \quad (\text{行列式性质 1});$$

$$(ii) \quad |\lambda A| = \lambda^n |A|;$$

$$(iii) \quad |AB| = |A||B|.$$

我们仅证明(iii). 设 $A = (a_{ij}), B = (b_{ij})$. 记 $2n$ 阶行列式

$$D = \begin{vmatrix} a_{11} & \cdots & a_{1n} & & & \\ \vdots & & \vdots & & & \\ a_{n1} & \cdots & a_{nn} & & & \\ -1 & & & b_{11} & \cdots & b_{1n} \\ & \ddots & & \vdots & & \vdots \\ & & -1 & b_{n2} & \cdots & b_{nn} \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} A & O \\ -E & B \end{vmatrix},$$

由第一章例 10 可知 $D = |A||B|$, 而在 D 中以 b_{1j} 乘第 1 列, b_{2j} 乘 2 列, $\dots$, b_{nj} 乘第 n 列,

$$\text{都加到第 } n+j \text{ 列上}(j=1,2,\dots,n), \text{ 有 } D = \begin{vmatrix} A & C \\ -E & O \end{vmatrix},$$

其中 $C = (c_{ij}), c_{ij} = b_{1j}a_{i1} + b_{2j}a_{i2} + \cdots + b_{nj}a_{in}$, 故 $C = AB$.

再将 D 的第 j 行与 $n+j$ 行对调($j=1,2,\dots,n$), 有 $D = (-1)^n \begin{vmatrix} -E & O \\ A & C \end{vmatrix}$, 从而按第一章

例 10 有 $D = (-1)^n |-E||C| = (-1)^n (-1)^n |C| = |C| = |AB|$. 于是 $|AB| = |A||B|$.

由(iii)可知, 对于 n 阶矩阵 A, B , 一般来说 $AB \neq BA$, 但总有 $|AB| = |BA|$.

例9 行列式 $|A|$ 的各个元素的代数余子式 A_{ij} 所构成的如下矩阵

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

称为矩阵 A 的伴随矩阵, 试证 $AA^* = A^*A = |A|E$.

按克拉默法则, 若 $|A| \neq O$, 则由(7)可解出 $x_i = \frac{1}{|A|}(A_{1i}y_1 + A_{2i}y_2 + \cdots + A_{ni}y_n)$,

[illegible]

若把(9)的系数矩阵记作 B , 则(9)也可记作 $X = BY$. (10)

用(8)代入(10)得, $X = B(AX) = (BA)X$, 知有 $BA = E$. 于是有 $AB = BA = E$.

2. 新课讲解

如果矩阵 A 是可逆的, 那么 A 的逆矩阵是唯一的. 这是因为: 设 B, C 都是 A 的逆矩阵,

A 的逆矩阵 A^{-1} . 即若 $AB = BA = E$, 则 $B = A^{-1}$.

证 A 可逆, 即有 A^{-1} , 使 $AA^{-1} = E$. 故 $|A| \cdot |A^{-1}| = |E| = 1$, 所以 $|A| \neq 0$.

证 由例 9 知 $AA^* = A^*A = |A|E$, 因 $|A| \neq 0$, 故有 $A \frac{1}{|A|} A^* = \frac{1}{|A|} A^* A = E$, 所以,

当 $|A| = 0$ 时, A 称为奇异矩阵, 否则称为非奇异矩阵. 由上面的定理可知: A 是可逆

矩阵的充分必要条件是 $|A| \neq 0$, 即可逆矩阵就是非奇异矩阵.

推论 若 $AB = E$ (或 $BA = E$), 则 $B = A^{-1}$.

证 $|A| \cdot |B| = |E| = 1$, 故 $|A| \neq 0$, 因而 A^{-1} 存在, 于是

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

方阵的逆矩阵满足下述运算规律:

(i) 若 A 可逆, 则 A^{-1} 亦可逆, 且 $(A^{-1})^{-1} = A$.

(ii) 若 A 可逆, 数 $\lambda \neq 0$, 则 λA 可逆, 且 $(\lambda A)^{-1} = \frac{1}{\lambda} A^{-1}$.

(iii) 若 A, B 为同阶矩阵且均可逆, 则 AB 亦可逆, 且 $(AB)^{-1} = B^{-1}A^{-1}$.

(iv) 若 A 可逆, 则 A^T 亦可逆, 且 $(A^T)^{-1} = (A^{-1})^T$.

证 $A^T(A^{-1})^T = (AA^{-1})^T = E^T = E$, 所以 $(A^T)^{-1} = (A^{-1})^T$.

当 $|A| \neq 0$ 时, 还可以定义 $A^0 = E, A^{-k} = (A^{-1})^k$, 其中 k 为正整数. 这样, 当 $|A| \neq 0$,

λ, μ 为整数时, 有 $A^\lambda A^\mu = A^{\lambda+\mu}, (A^\lambda)^\mu = A^{\lambda\mu}$.

3. 例题讲解

例 10 求方阵 $A = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 2 & 2 & 1 \\ 3 & 4 & 3 \end{pmatrix}$ 的逆矩阵.

例 10 设 $A = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 2 & 2 & 1 \\ 3 & 4 & 3 \end{pmatrix}, B = \begin{pmatrix} 2 & 1 \\ 5 & 3 \end{pmatrix}, C = \begin{pmatrix} 1 & 3 \\ 2 & 0 \\ 3 & 1 \end{pmatrix}$, 求矩阵 X 使满足 $AXB = C$.

4. 本节小结: 可逆矩阵及运算规律

5. 作业: 68 页 14, 16, 19

第四节 矩阵分块法

一. **教学重点:** 矩阵的分块方法以及利用分块法计算矩阵

二. **教学难点:** 利用分块法计算矩阵

三. **教学目标:** 掌握矩阵的分块以及算法

四. **教学过程:**

1. 讲解新课

对于行数和列数较高的矩阵 A , 运算时常采用分块法, 使大矩阵的运算化成小矩阵的运算. 我们将矩阵 A 用若干条纵线和横线分成许多个小矩阵, 每一个小矩阵称为 A 的子块, 以子块为元素的形式上的矩阵称为分块矩阵.

分块矩阵的运算规则与普通矩阵的运算规则相类似，分别说明如下：

(1) 设矩阵 A 与 B 的行数相同、列数相同，采用相同的分块法，有

$$A = \begin{pmatrix} A_{11} & \cdots & A_{1r} \\ \vdots & & \vdots \\ A_{s1} & \cdots & A_{sr} \end{pmatrix}, \quad B = \begin{pmatrix} B_{11} & \cdots & B_{1r} \\ \vdots & & \vdots \\ B_{s1} & \cdots & B_{sr} \end{pmatrix}, \quad \text{其中 } A_{ij} \text{ 与 } B_{ij} \text{ 的行数相同、列数}$$

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

(2) 设 $A = \begin{pmatrix} A_{11} & \cdots & A_{1r} \\ \vdots & & \vdots \\ A_{s1} & \cdots & A_{sr} \end{pmatrix}$, λ 为数，那么 $\lambda A = \begin{pmatrix} \lambda A_{11} & \cdots & \lambda A_{1r} \\ \vdots & & \vdots \\ \lambda A_{s1} & \cdots & \lambda A_{sr} \end{pmatrix}.$

(3) 设 A 为 $m \times l$ 矩阵， B 为 $l \times n$ 矩阵，分块成

$$A = \begin{pmatrix} A_{11} & \cdots & A_{1t} \\ \vdots & & \vdots \\ A_{s1} & \cdots & A_{st} \end{pmatrix}, \quad B = \begin{pmatrix} B_{11} & \cdots & B_{1r} \\ \vdots & & \vdots \\ B_{t1} & \cdots & B_{tr} \end{pmatrix},$$

其中 $A_{i1}, A_{i2}, \dots, A_{it}$ 的列数分别等于 $B_{1j}, B_{2j}, \dots, B_{tj}$ 的行数，那么 $AB = \begin{pmatrix} C_{11} & \cdots & C_{1r} \\ \vdots & & \vdots \\ C_{s1} & \cdots & C_{sr} \end{pmatrix}$, 其

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

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

(5) 设 A 为 n 阶矩阵，若 A 的分块矩阵只有在主对角线上有非零子块，其余子块都为

零矩阵，且非零子块都是方阵，即 $A = \begin{pmatrix} A_1 & & O \\ & A_2 & \\ O & & \ddots \\ & & & A_s \end{pmatrix}$, 其中 $A_i (i=1, 2, \dots, s)$ 都是方阵，

那么称 A 为分块对角矩阵。

分块对角矩阵的行列式具有下述性质：

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

由此性质可知, 若 $|A_i| \neq 0 (i=1, 2, \dots, s)$, 则 $|A| \neq 0$, 并有 $A^{-1} =$

利用矩阵的乘法，次方程可记作 $Ax = b$.

如果把系数矩阵 A 按行分成 m 块, 则线性方程组 $Ax = b$ 可记作 $\begin{pmatrix} \alpha_1^T \\ \alpha_2^T \\ \vdots \\ \alpha_m^T \end{pmatrix} x = \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_m \end{pmatrix}$, 这就

相当于把每个方程 $a_{i1}x_1 + a_{i2}x_2 + \cdots + a_{in}x_n = b_i$, 记作 $\alpha_i^T x = b_i (i=1, 2, \cdots, m)$.

如果把系数矩阵 A 按列分成 n 块, 则与 A 相乘的 x 应相应地按行分成 n 块, 从而记作

$$(a_1, a_2, \cdots, a_n) \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} = b, \text{ 即 } x_1 a_1 + x_2 a_2 + \cdots + x_n a_n = b.$$

对于矩阵 $A = (a_{ij})_{m \times n}$ 与矩阵 $B = (b_{ij})_{s \times n}$ 的乘积矩阵 $AB = C = (c_{ij})_{m \times n}$, 若把 A 按行分成 m 块, 把 B 按列分成 n 块, 便有

$$AB = \begin{pmatrix} \alpha_1^T \\ \alpha_2^T \\ \vdots \\ \alpha_m^T \end{pmatrix} (b_1 \ b_2 \ \cdots \ b_n) = \begin{pmatrix} \alpha_1^T b_1 & \alpha_1^T b_2 & \cdots & \alpha_1^T b_n \\ \alpha_2^T b_1 & \alpha_2^T b_2 & \cdots & \alpha_2^T b_n \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ \alpha_m^T b_1 & \alpha_m^T b_2 & \cdots & \alpha_m^T b_n \end{pmatrix} = (c_{ij})_{m \times n}, \text{ 其中}$$

$$(c_{ij}) = \alpha_i^T b_j = (a_{i1}, a_{i2}, \cdots, a_{is}) \begin{pmatrix} b_{1j} \\ b_{2j} \\ \vdots \\ b_{sj} \end{pmatrix} = \sum_{k=1}^s a_{ik} b_{kj}.$$

由此可进一步领会矩阵相乘的定义.

以对角矩阵 Λ_m 左乘矩阵 $A_{m \times n}$ 时, 把 A 按行分块, 有

$$\Lambda_m A_{m \times n} = \begin{pmatrix} \lambda_1 & & & \\ & \lambda_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & \lambda_m \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \alpha_1^T \\ \alpha_2^T \\ \vdots \\ \alpha_m^T \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \lambda_1 \alpha_1^T \\ \lambda_2 \alpha_2^T \\ \vdots \\ \lambda_m \alpha_m^T \end{pmatrix},$$

可见以对角矩阵 Λ_m 左乘 A 的结果是 A 的每一行乘以 Λ 中与该行对应的对角元.

以对角矩阵 Λ_n 右乘矩阵 $A_{m \times n}$ 时, 把 A 按列分块, 有

$$A \Lambda = (a_1, a_2, \cdots, a_n) \begin{pmatrix} \lambda_1 & & & \\ & \lambda_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & \lambda_n \end{pmatrix} = (\lambda_1 a_1, \lambda_2 a_2, \cdots, \lambda_n a_n),$$

可见以对角矩阵 Λ 右乘 A 的结果是 A 的每一列乘以 Λ 中与该列对应的对角元.

3. 本节小结：分块矩阵

4. 作业：69 页 20, 22

第三章 矩阵的初等变换与线性方程组

第一节 矩阵的初等变换

一. 教学重点：掌握利用初等变换化矩阵为最简形

二. 教学难点：理解矩阵的初等变换的含义

三. 教学目标：掌握利用初等变换化矩阵为最简形以及用初等变换解线性方程组

四. 教学过程：

1. 引例 求解线性方程组
$$\begin{cases} 2x_1 - x_2 - x_3 + x_4 = 2, \\ x_1 + x_2 - 2x_3 + x_4 = 4, \\ 4x_1 - 6x_2 + 2x_3 - 2x_4 = 4, \\ 3x_1 + 6x_2 - 9x_3 + 7x_4 = 9, \end{cases} \quad (1)$$

解 $(1) \rightarrow \begin{cases} x_1 + x_2 - 2x_3 + x_4 = 4, \\ 2x_1 - x_2 - x_3 + x_4 = 2, \\ 2x_1 - 3x_2 + x_3 - x_4 = 2, \\ 3x_1 + 6x_2 - 9x_3 + 7x_4 = 9, \end{cases} \quad (B_1)$

$$\rightarrow \begin{cases} x_1 + x_2 - 2x_3 + x_4 = 4, \\ 2x_2 - 2x_3 + 2x_4 = 0, \\ -5x_2 + 5x_3 - 3x_4 = -6, \\ 3x_2 - 3x_3 + 4x_4 = -3, \end{cases} \quad (B_2)$$

$$\rightarrow \begin{cases} x_1 + x_2 - 2x_3 + x_4 = 4, \\ x_2 - x_3 + x_4 = 0, \\ 2x_4 = -6, \\ x_4 = -3, \end{cases} \quad (B_3)$$

$$\rightarrow \begin{cases} x_1 + x_2 - 2x_3 + x_4 = 4, \\ x_2 - x_3 + x_4 = 0, \\ x_4 = -3, \\ 0 = 0 \end{cases} \quad (B_4)$$

用“回代”的方法求出解：
$$\begin{cases} x_1 = x_3 + 4, \\ x_2 = x_3 + 3 \\ x_4 = -3 \end{cases} \quad \text{其中 } x_3 \text{ 可任意取值, 令 } x_3 = c, \text{ 方程组的解}$$

可记作
$$x = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ x_4 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} c+4 \\ c+3 \\ c \\ -3 \end{pmatrix}, \text{ 即 } x = c \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} 4 \\ 3 \\ 0 \\ -3 \end{pmatrix}, \text{ 其中 } c \text{ 为任意常数} \quad (2)$$

小结: (1) 上述解方程组的方法称为消元法;

(2) 始终把方程组看作一个整体变形, 用到如下三种变换:

- i) 交换方程次序;
- ii) 以不等于 0 的数乘某个方程;
- iii) 一个方程加上另一个方程的 k 倍.

(3) 上述三种变换都是可逆的。

2. 新课讲解

由于三种变换都是可逆的, 所以变换前的方程组与变换后的方程组是同解的. 故这三种变换是同解变换.

因为在上述变换过程中, 仅仅只对方程组的系数和常数进行运算, 未知量并未参与运

算. 若记 $B = (A|b) = \begin{pmatrix} 2 & -1 & -1 & 1 & 2 \\ 1 & 1 & -2 & 1 & 4 \\ 4 & -6 & 2 & -2 & 4 \\ 3 & 6 & -9 & 7 & 9 \end{pmatrix}$, 则对方程组的变换完全可以转换为对矩

阵 B (方程组(1)的增广矩阵)的变换.

定义 1 下面三种变换称为矩阵的初等行变换:

(1) 对调 i, j 两行: $r_i \leftrightarrow r_j$

(2) i 行乘以非零数 k : $r_i \times k$

(3) 将 j 行的 k 倍加到 i 行: $r_i + kr_j$

如果矩阵 A 经有限次初等变换变成矩阵 B , 就称矩阵 A 与 B 等价, 记作 $A \sim B$.

矩阵之间的等价关系具有下列性质:

(i) 反身性 $A \sim A$;

(ii) 对称性 若 $A \sim B$, 则 $B \sim A$;

(iii) 专递性 若 $A \sim B, B \sim C$, 则 $A \sim C$.

下面用矩阵的初等行变换来解方程组(1), 其过程可与方程组(1)的消元过程一一对照:

$$B = \begin{pmatrix} 2 & -1 & -1 & 1 & 2 \\ 1 & 1 & -2 & 1 & 4 \\ 4 & -6 & 2 & -2 & 4 \\ 3 & 6 & -9 & 7 & 9 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 1 & 1 & -2 & 1 & 4 \\ 2 & -1 & -1 & 1 & 2 \\ 2 & -3 & 1 & -1 & 2 \\ 3 & 6 & -9 & 7 & 9 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 1 & 1 & -2 & 1 & 4 \\ 0 & 2 & -2 & 2 & 0 \\ 0 & -5 & 5 & -3 & -6 \\ 0 & 3 & -3 & 4 & -3 \end{pmatrix}$$

$$\rightarrow \begin{pmatrix} 1 & 1 & -2 & 1 & 4 \\ 0 & 1 & -1 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 2 & -6 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & -3 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 1 & 1 & -2 & 1 & 4 \\ 0 & 1 & -1 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & -3 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} = B_4 \rightarrow \begin{pmatrix} 1 & 0 & -1 & 0 & 4 \\ 0 & 1 & -1 & 0 & 3 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & -3 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} = B_5.$$

$$B_5 \text{ 对应方程组 } \begin{cases} x_1 - x_3 = 4, \\ x_2 - x_3 = 3, \\ x_4 = -3, \end{cases} \text{ 取 } x_3 \text{ 为自由未知量, 并令 } x_3 = c, \text{ 即得}$$

$$x = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ x_4 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} c+4 \\ c+3 \\ c \\ -3 \end{pmatrix} = c \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} 4 \\ 3 \\ 0 \\ -3 \end{pmatrix}, \text{ 其中 } c \text{ 任意常数.} \quad (2)$$

矩阵 B_4, B_5 都称为行阶梯矩阵, 其特点是: 可画出一条阶梯线, 线的下方全为 0; 每个台阶只有一行, 台阶数即是非零行的行数, 阶梯线的竖线(每段竖线的长度为一行)后面的第一个元素为非零元, 也就是非零行的第一个非零元.

行阶梯形矩阵 B_5 还称为行最简形矩阵, 其特点: 非零行的第一个非零元为 1, 且这些非零元所在的列的其它元素都为 0.

用归纳法可证明, 对于任意矩阵 A , 总可经过有限次初等行变换把它变为行阶梯矩阵和行最简形矩阵.

由行最简形矩阵 B_5 , 即可写出方程组的解(2), 反之, 由方程组的解(2), 也可写出矩阵 B_5 , 由此可猜想到一个矩阵的行最简形矩阵是唯一确定的(行阶梯形矩阵中非零行的行数也是唯一确定的).

对于 $m \times n$ 矩阵 A , 总可经过初等变换(行变换和列变换)把它化为标准形

$$F = \begin{pmatrix} E_r & O \\ O & O \end{pmatrix}_{m \times n},$$

此标准形由 m, n, r 三个数完全确定, 其中 r 就是行阶梯形矩阵中非零行的行数. 所有与 A 等价的矩阵组成的一个集合, 称为一个等价类, 标准形 F 是这个等价类中形状最简单的矩阵.

3. 本节小结: 初等变换化矩阵为最简形, 用行初等变换解线性方程组

4. 作业: 92 页 1.3)4)

第二节 矩阵的秩

一. **教学重点:** 掌握利用初等变换化矩阵为最简形

二. **教学难点:** 理解矩阵的初等变换的含义

三. **教学目标:** 掌握利用初等变换化矩阵为最简形以及用初等变换解线性方程组

四. **教学过程:**

1. 新课讲解

定义 2 在 $m \times n$ 矩阵 A 中, 任取 k 行与 k 列 ($k \leq m, k \leq n$), 位于这些行列交叉处的 k^2 个元素, 不改变它们在 A 中所处的位置次序而得的 k 阶行列式, 称为矩阵 A 的 k 阶子式.

$m \times n$ 矩阵 A 的 k 阶子式共有 $C_m^k \cdot C_n^k$ 个.

定义 3 设在矩阵 A 中有一个不等于 0 的 r 阶子式 D , 且所有 $r+1$ 阶子式(如果存在的话)全等于 0, 那么 D 称为矩阵 A 的最高阶非零子式, 数 r 称为矩阵 A 的秩, 记作 $R(A)$. 并规定零矩阵的秩等于 0.

由行列式的性质可知, 在 A 中当所有 $r+1$ 阶子式全等于 0 时, 所有高于 $r+1$ 阶的子式也全等于 0, 因此 A 的秩 $R(A)$ 就是 A 中不等于 0 的子式的最高阶数.

显然 A 的转置矩阵 A^T 的秩 $R(A^T) = R(A)$.

定理 1 若 $A \sim B$, 则 $R(A) = R(B)$.

证 先证明: 若 A 经一次初等行变换变为 B , 则 $R(A) \leq R(B)$.

设 $R(A) = r$, 且 A 的某个 r 阶子式 $D_r \neq 0$. 当 $A \xrightarrow{r_i \leftrightarrow r_j} B$ 或 $A \xrightarrow{r_i \times k} B$ 时, 在 B 中总能找到与 D_r 相对应的子式 $\overline{D}_r$, 由于 $\overline{D}_r = D_r$ 或 $\overline{D}_r = -D_r$ 或 $\overline{D}_r = kD_r$, 因此 $\overline{D}_r \neq 0$, 从而 $R(B) \geq r$.

当 $A \xrightarrow{r_i + kr_j} B$ 时, 分三种情形讨论: (1) D_r 中不含第 i 行; (2) D_r 中同时含第 i 行和第 j 行; (3) D_r 中含第 i 行但不含第 j 行. 对(1)(2)两种情形, 显然 B 中与 D_r 对应的子式

$$\overline{D}_r = D_r \neq 0, \text{ 故 } R(B) \geq r; \text{ 对情形(3), 由 } \overline{D}_r = \begin{vmatrix} \vdots \\ r_i + kr_j \\ \vdots \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} \vdots \\ r_i \\ \vdots \end{vmatrix} + k \begin{vmatrix} \vdots \\ r_j \\ \vdots \end{vmatrix} = D_r + k\widehat{D}_r, \text{ 若 } \widehat{D}_r \neq 0,$$

则因 $\widehat{D}_r$ 中不含第 i 行知 A 中有不含第 i 行的 r 阶非零子式, 从而根据情形(1)知 $R(B) \geq r$; 若

$\widehat{D}_r = 0$, 则 $\overline{D}_r = D_r \neq 0$, 也有 $R(B) \geq r$.

以上证明了若 A 经一次初等行变换为 B , 则 $R(A) \leq R(B)$. 由于 B 亦可经一次初等行变换变为 A , 故也有 $R(A) \leq R(B)$. 因此 $R(A) = R(B)$.

经一次初等行变换矩阵的秩不变, 即可知经有限次初等行变换矩阵的秩仍不变.

设 A 经初等列变换变为 B , 则 A^T 经初等行变换变为 B^T , 由上段证明知

$R(A^T) = R(B^T)$, 又 $R(A) = R(A^T), R(B) = R(B^T)$, 因此 $R(A) = R(B)$.

总之,若 A 经有限次初等变换变为 B (即 $A \sim B$), 则 $R(A) = R(B)$.

2. 例题讲解

例 1 求矩阵 A 和 B 的秩, 其中 $A = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 2 & 3 & -5 \\ 4 & 7 & 1 \end{pmatrix}, B = \begin{pmatrix} 2 & -1 & 0 & 3 & -2 \\ 0 & 3 & 1 & -2 & 5 \\ 0 & 0 & 0 & 4 & -3 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$.

例 2 设 $A = \begin{pmatrix} 3 & 2 & 0 & 5 & 0 \\ 3 & -2 & 3 & 6 & -1 \\ 2 & 0 & 1 & 5 & -3 \\ 1 & 6 & -4 & -1 & 4 \end{pmatrix}$, 求矩阵 A 的秩, 并求 A 的一个最高阶非零子

式.

例 3 设 $A = \begin{pmatrix} 1 & -2 & 2 & -1 \\ 2 & -4 & 8 & 0 \\ -2 & 4 & -2 & 3 \\ 3 & -6 & 0 & -6 \end{pmatrix}, b = \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ 3 \\ 4 \end{pmatrix}$, 求矩阵 A 及矩阵 $B = (A|b)$ 的秩.

3. 本节小结: 矩阵的秩及其求法

4. 作业: 93 页 6,3)4),7,4)

第三节 线性方程组的解

一. 教学重点: 掌握利用初等变换化矩阵为最简形

二. 教学难点: 理解矩阵的初等变换的含义

三. 教学目标: 掌握利用初等变换化矩阵为最简形以及用初等变换解线性方程组

四. 教学过程:

1. 新课讲解

利用系数矩阵 A 和增广矩阵 B 的秩, 可方便地讨论线性方程组 $Ax = b$ 的解, 其结论是:

定理 2 n 元齐次线性方程组 $A_{m \times n}x = 0$ 有非零解的充分必要条件是系数矩阵的秩

$$R(A) < n.$$

证 先证必要性. 设方程组 $Ax = 0$ 有非零解, 要证 $R(A) < n$. 用反证法, 设 $R(A) = n$,

则在 A 中应有一个 n 阶非零子式 D_n , 从而 D_n 所对应的 n 个方程只有零解(根据克拉默定

理), 这与原方程组有非零解相矛盾, 因此 $R(A) = n$ 不能成立, 即 $R(A) < n$.

再证充分性. 设 $R(A) = r < n$, 则 A 的行阶梯形矩阵只含 r 个非零行, 从而知其中有 $n - r$ 个自由未知量. 任取一个自由未知量为 1, 其余自由未知量为 0, 即可得方程组的一个非零解.

定理 3 n 元非齐次线性方程组 $A_{m \times n}x = b$ 有解的充分必要条件是系数矩阵 A 的秩等于增广矩阵 $B = (A, b)$ 的秩.

证 先证必要性. 设方程组 $Ax = b$ 有解, 要证 $R(A) = R(B)$. 用反证法, 设 $R(A) < R(B)$, 则 B 的行阶梯形矩阵中最后一个非零行对应矛盾方程 $0=1$, 这与方程组有解相矛盾. 因此 $R(A) = R(B)$.

再证充分性. 设 $R(A) = R(B)$, 要证方程组有解, 把 B 化为行阶梯形矩阵, 设 $R(A) = R(B) = r (r \leq n)$, 则 B 的行阶梯形矩阵中含 r 个非零行, 把这 r 行的第一个非零元所对应的未知量作为非自由未知量, 其余 $n-r$ 个作为自由未知量, 并令 $n-r$ 个自由未知量全取 0, 即可得方程组的一个解.

当 $R(A) = R(B) = n$ 时, 方程组没有自由未知量, 只有唯一解. 当 $R(A) = R(B) = r < n$ 时, 方程组有 $n-r$ 个自由未知量, 令它们分别等于 $c_1, c_2, \dots, c_{n-r}$, 可得含 $n-r$ 个参数 $c_1, c_2, \dots, c_{n-r}$ 的解, 这些参数可任意取值, 因此这时方程组有无限多个解.

2. 例题讲解

例 4 求解齐次线性方程组
$$\begin{cases} x_1 + 2x_2 + 2x_3 + x_4 = 0, \\ 2x_1 + x_2 - 2x_3 - 2x_4 = 0, \\ x_1 - x_2 - 4x_3 - 3x_4 = 0. \end{cases}$$

例 5 求解非齐次线性方程组
$$\begin{cases} x_1 + 2x_2 + 3x_3 - x_4 = 1, \\ 3x_1 - x_2 + 5x_3 - 3x_4 = 2, \\ 2x_1 + x_2 + 2x_3 - 2x_4 = 3. \end{cases}$$

例 6 求解非齐次线性方程组
$$\begin{cases} x_1 + x_2 - 3x_3 - x_4 = 1, \\ 3x_1 - x_2 - 3x_3 + 4x_4 = 4, \\ x_1 + 5x_2 - 9x_3 - 8x_4 = 0. \end{cases}$$

例 7 设有线性方程组
$$\begin{cases} (1+\lambda)x_1 + x_2 + x_3 = 0, \\ x_1 + (1+\lambda)x_2 + x_3 = 3, \\ x_1 + x_2 + (1+\lambda)x_3 = \lambda, \end{cases}$$
 问 λ 取何值时, 此方程组(1)有唯一解;

(2)无解; (3)有无限多个解? 并在有限多解时求其通解.

3. 本节小结: 线性方程组的解

4. 作业: 94 页 8,9,10

第四节 初等矩阵

一. **教学重点:** 三种行(列)初等变换, 逆矩阵的求法

二. **教学难点:** 逆矩阵的求法

三. **教学目标:** 掌握三种行(列)初等变换和逆矩阵的求法

四. **教学过程:**

1. 新课讲解

定义 4 由单位矩阵 E 经过一次初等变换得到的矩阵称为初等矩阵.

三种初等变换对应着三种初等矩阵.

(1) 对调两行或两列

把单位矩阵中第 i, j 两行对调 ($r_i \leftrightarrow r_j$), 得初等矩阵

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

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

$$E_m(i, j)A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{j1} & a_{j2} & \cdots & a_{jn} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{i1} & a_{i2} & \cdots & a_{in} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} \end{pmatrix} \begin{matrix} \\ \\ \leftarrow \text{第 } i \text{ 行} \\ \\ \leftarrow \text{第 } j \text{ 行} \\ \\ \end{matrix}$$

其结果相当于对矩阵 A 施行第一种初等行变换: 把 A 的第 i 行与第 j 行对调 ($r_i \leftrightarrow r_j$). 类似

地, 以 n 阶初等矩阵 $E_n(i, j)$ 右乘矩阵 A , 其结果相当于对矩阵 A 施行第一种初等列变换:

把 A 的第 i 列与第 j 列对调 ($c_i \leftrightarrow c_j$).

(2) 以数 $k \neq 0$ 乘某行或某列

以数 $k \neq 0$ 乘单位矩阵的第 i 行 ($r_i \times k$), 得初等矩阵

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

可以验证: 以 $E_m(i(k))$ 左乘矩阵 A , 其结果相当于以数 k 乘 A 的第 i 行 ($r_i \times k$), 以 $E_n(i(k))$ 右乘矩阵 A , 其结果相当于以数 k 乘 A 的第 i 列 ($c_i \times k$).

(3) 以数 k 乘某行(列)加到另一行(列)上去

以数 k 乘 E 的第 j 行加到第 i 行上 ($r_i + kr_j$) [或以 k 乘 E 的第 i 列加到第 j 列上 ($c_j + kc_i$)], 得到初等矩阵

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

可以验证: 以 $E_m(ij(k))$ 左乘矩阵 A , 其结果相当于把 A 的第 j 行乘 k 加到第 i 行上 ($r_i + kr_j$), 以 $E_n(ij(k))$ 右乘矩阵 A , 其结果相当于把 A 的第 i 列乘 k 加到第 j 列上 ($c_j + kc_i$).

定理 4 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 的右边乘以相应的 n 阶初等矩阵.

初等变换对应初等矩阵, 由初等变换可逆, 可知初等矩阵可逆, 且此初等变换的逆变换也就对应此初等矩阵的逆矩阵.

定理 5 设 A 为可逆矩阵, 则存在有限个初等矩阵 $P_1, P_2, \dots, P_l$, 使 $A = P_1 P_2 \cdots P_l$.

证 因 $A \sim E$, 故 E 经有限次初等变换可变成 A , 也就是存在有限个初等矩阵

$P_1, P_2, \dots, P_l$, 使 $P_1 P_2 \cdots P_l E P_{r+1} \cdots P_l = A$, 即 $A = P_1 P_2 \cdots P_l$.

推论 $m \times n$ 矩阵 $A \sim B$ 的充分必要条件是: 存在 m 阶可逆矩阵 P 及 n 阶可逆矩阵 Q ,

使 $PAQ = B$.

由定理 5, 还可得一种求逆矩阵的方法:

$$\text{当 } |A| \neq 0 \text{ 时, 由 } A = P_1 P_2 \cdots P_l, \text{ 有 } P_l^{-1} P_{l-1}^{-1} \cdots P_1^{-1} A = E, \quad (\text{i})$$

$$\text{及} \quad P_l^{-1} P_{l-1}^{-1} \cdots P_1^{-1} E = A^{-1}. \quad (\text{ii})$$

(i)式表明 A 经一系列初等行变换可变成 E , (ii)式表明 E 经这同一系列初等行变换即变成

A^{-1} . 用分块矩阵形式, (i),(ii)两式可合并为 $P_l^{-1} P_{l-1}^{-1} \cdots P_1^{-1} (A | E) = (E | A^{-1})$, 即对 $n \times 2n$ 矩

阵 $(A | E)$ 施行初等行变换, 当把 A 变成 E 时, 原来的 E 就变成 A^{-1} .

2. 例题讲解

$$\text{例 8 设 } A = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 2 & 2 & 1 \\ 3 & 4 & 3 \end{pmatrix}, \text{ 求 } A^{-1}.$$

$$\text{例 9 求矩阵 } X, \text{ 使 } AX = B, \text{ 其中 } A = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 2 & 2 & 1 \\ 3 & 4 & 3 \end{pmatrix}, B = \begin{pmatrix} 2 & 5 \\ 3 & 1 \\ 4 & 3 \end{pmatrix}.$$

本例用初等行变换的方法求得 $X = A^{-1}B$, 如果要求 $Y = CA^{-1}$, 则可对矩阵 $\begin{pmatrix} A \\ C \end{pmatrix}$ 作初等

列变换, 使 $\begin{pmatrix} A \\ C \end{pmatrix} \xrightarrow{\text{列变换}} \begin{pmatrix} E \\ CA^{-1} \end{pmatrix}$, 即可得 $Y = CA^{-1}$. 不过通常都习惯作初等行变换, 那么可

改为对 (A^T, C^T) 作初等行变换, 使 $(A^T, C^T) \xrightarrow{\text{行变换}} (E, (A^T)^{-1} C^T)$, 即可得

$$Y^T = (A^{-1})^T C^T = (A^T)^{-1} C^T, \text{ 从而求得 } Y.$$

3. 本节小结: 初等变换, 逆矩阵的求法

4. 作业: 94 页 11,12

第四章 向量组的线性相关性

第一节 n 维向量

一. **教学重点:** n 维向量的定义, n 维行向量, n 维列向量

二. **教学难点:** n 维向量的定义

三. **教学目标:** 掌握 n 维向量的定义, 和具体的几个例子

四. **教学过程:**

1. 新课讲解

定义 1 n 个有次序的数 $a_1, a_2, \dots, a_n$ 所组成的数组成为 n 维向量, 这 n 个数称为该向量

的 n 个分量, 第 i 个数 a_i 称为第 i 个分量.

分量全为实数的向量称为实向量, 分量为复数的向量称为复向量. 本书中除特别指明者外, 一般只讨论实向量.

两种特殊的 n 维向量:

$$(1) \text{ } n \text{ 维列向量 } \alpha = \begin{pmatrix} a_1 \\ a_2 \\ \vdots \\ a_n \end{pmatrix};$$

$$(2) \text{ } n \text{ 维行向量 } \alpha^T = (a_1, a_2, \dots, a_n).$$

本书中, 列向量用黑体小写字母 a, b, α, β 等表示, 行向量则用 $a^T, b^T, \alpha^T, \beta^T$ 等表示.

所讨论的向量在没有指明是行向量还是列向量时, 都当作列向量.

2. 例题讲解

1. 我们把 3 维向量的全体所组成的集合 $R^3 = \{r = (x, y, z)^T \mid x, y, z \in R\}$ 叫做三维向量空间. 在点空间取定坐标系以后, 空间中的点 $P(x, y, z)$ 与 3 维向量 $r = (x, y, z)^T$ 之间有一一对应的关系, 因此, 向量空间可以类比为取定了坐标系的点空间.

2. 向量的集合 $\pi = \{r = (x, y, z)^T \mid ax + by + cz = d\}$ 也叫做向量空间 R^3 中的平面.

3. n 维向量的全体所组成的集合 $R^n = \{x = (x_1, x_2, \dots, x_n)^T \mid x_1, x_2, \dots, x_n \in R\}$ 叫做 n 维向量空间. n 维向量的集合 $\pi = \{x = (x_1, x_2, \dots, x_n)^T \mid ax_1 + ax_2 + \dots + a_n x_n = b\}$ 叫做 n

维向量空间 R^n 中的 $n-1$ 超平面.

3. **本节小结:** n 维向量的含义

4. **作业:**

第二节 向量组的线性相关性

一. **教学重点:** n 维向量的定义, n 维行向量, n 维列向量

二. **教学难点:** n 维向量的定义

三. **教学目标:** 掌握 n 维向量的定义, 和具体的几个例子

四. **教学过程:**

1. 引入

若干个同维数的列向量(或同维数的行向量)所组成的集合叫做向量组. 例如一个 $m \times n$

$$\text{矩阵 } A = (a_{ij}) \text{ 有 } n \text{ 个 } m \text{ 维列向量 } \alpha_j = \begin{pmatrix} a_{1j} \\ a_{2j} \\ \vdots \\ a_{mj} \end{pmatrix}, (j=1, 2, \dots, n)$$

它们组成的向量组 $a_1, a_2, \dots, a_n$ 称为矩阵 A 的列向量组.

$m \times n$ 矩阵 A 又有 m 个 n 维行向量 $\alpha_i^T = (a_{i1}, a_{i2}, \dots, a_{in}), (i=1, 2, \dots, m)$

它们组成的向量组 $\alpha_1^T, \alpha_2^T, \dots, \alpha_m^T$ 称为矩阵 A 的行向量组.

反之, 由有限个向量所组成的向量组可以构成一个矩阵. 例如

m 个 n 维列向量所组成的向量组 $a_1, a_2, \dots, a_m$ 构成一个 $n \times m$ 矩阵

$$A = (a_1, a_2, \dots, a_m);$$

m 个 n 维行向量所组成的向量组 $\beta_1^T, \beta_2^T, \dots, \beta_m^T$ 构成一个 $m \times n$ 矩阵 $B = \begin{pmatrix} \beta_1^T \\ \beta_2^T \\ \vdots \\ \beta_m^T \end{pmatrix}.$

2. 新课讲解

定义 2 给定向量组 $A: a_1, a_2, \dots, a_m$, 对于任何一组实数 $k_1, k_2, \dots, k_m$, 向量

$$k_1 a_1 + k_2 a_2 + \dots + k_m a_m$$

称为向量组 A 的一个线性组合, $k_1, k_2, \dots, k_m$ 称为这个线性组合的系数.

给定向量组 $A: a_1, a_2, \dots, a_m$ 和向量 b , 如果存在一组数 $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_m$, 使

$$b = \lambda_1 a_1 + \lambda_2 a_2 + \dots + \lambda_m a_m,$$

则向量 b 是向量组 A 的线性组合, 这时称向量 b 能由向量组 A 线性表示.

向量 b 能由向量组 A 线性表示, 也就是方程组 $x_1 a_1 + x_2 a_2 + \dots + x_m a_m = b$ 有解.

定理 1 向量 b 能由向量组 A 线性表示的充分必要条件是矩阵 $A = (a_1, a_2, \dots, a_m)$ 的秩

等于矩阵 $B = (a_1, a_2, \dots, a_m, b)$ 的秩.

定义 3 设有两个向量组 $A: a_1, a_2, \dots, a_m$ 及 $B: b_1, b_2, \dots, b_s$, 若 B 组中的每个向量都能由向量组 A 线性表示, 则称向量组 B 能由向量组 A 线性表示. 若向量组 A 与向量组 B 能相互线性表示, 则称这两个向量组等价.

把向量组 A 和 B 所构成的矩阵依次记作 $A = (a_1, a_2, \dots, a_m)$ 和 $B = (b_1, b_2, \dots, b_s)$, B 组能由 A 组线性表示, 即对每个向量 $b_j (j = 1, 2, \dots, s)$ 存在 $k_{1j}, k_{2j}, \dots, k_{mj}$, 使

$$b_j = k_{1j}a_1 + k_{2j}a_2 + \dots + k_{mj}a_m = (a_1, a_2, \dots, a_m) \begin{pmatrix} k_{1j} \\ k_{2j} \\ \vdots \\ k_{mj} \end{pmatrix},$$

从而

$$(b_1, b_2, \dots, b_s) = (a_1, a_2, \dots, a_m) \begin{pmatrix} k_{11} & k_{12} & \dots & k_{1s} \\ k_{21} & k_{22} & \dots & k_{2s} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ k_{m1} & k_{m2} & \dots & k_{ms} \end{pmatrix}.$$

这里, 矩阵 $K_{m \times s} (k_{ij})$ 称为这一线性表示的系数矩阵.

由此可知, 若 $C_{m \times n} = A_{m \times s} B_{s \times n}$, 则矩阵 C 的列向量组能由矩阵 A 的列向量组线性表示, B 为这一表示的系数矩阵:

$$(c_1, c_2, \dots, c_n) = (a_1, a_2, \dots, a_s) \begin{pmatrix} b_{11} & b_{12} & \dots & b_{1n} \\ b_{21} & b_{22} & \dots & b_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ b_{s1} & b_{s2} & \dots & b_{sn} \end{pmatrix};$$

同时, C 的行向量组能由 B 的行向量组线性表示, A 为这一表示的系数矩阵:

$$\begin{pmatrix} \gamma_1^T \\ \gamma_2^T \\ \vdots \\ \gamma_m^T \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1s} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2s} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \dots & a_{ms} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \beta_1^T \\ \beta_2^T \\ \vdots \\ \beta_s^T \end{pmatrix}.$$

设矩阵 A 经过初等行变换变成矩阵 B , 则 B 的每个行向量都是 A 的行向量组的线性组合, 即 B 的行向量组能由 A 的行向量组线性表示. 由于初等变换可逆, 知矩阵 B 亦可经初等行变换变为 A , 从而 A 的行向量组也能由 B 的行向量组线性表示. 于是 A 的行向量组与 B 的行向量组等价.

类似可知, 若矩阵 A 经初等列变换变成矩阵 B , 则 A 的列向量组与 B 的列向量组等价.

定义 4 给定向量组 $A: a_1, a_2, \dots, a_m$, 如果存在不全为零的数 $k_1, k_2, \dots, k_m$, 使

$$k_1 a_1 + k_2 a_2 + \dots + k_m a_m = 0,$$

则称向量组 A 是线性相关的, 否则称它线性无关.

向量组 $A: a_1, a_2, \dots, a_m (m \geq 2)$ 线性相关, 也就是在向量组 A 中至少有一个向量能由其余 $m-1$ 个向量线性表示. 这是因为:

如果向量组 A 线性相关, 则有不全为 0 的数 $k_1, k_2, \dots, k_m$ 使

$k_1 a_1 + k_2 a_2 + \dots + k_m a_m = 0$, 因 $k_1, k_2, \dots, k_m$ 不全为 0, 不妨设 $k_1 \neq 0$, 于是便有

$a_1 = \frac{-1}{k_1}(k_2 a_2 + \dots + k_m a_m)$, 即 a_1 能由 $a_2, \dots, a_m$ 线性表示.

向量组 $A: a_1, a_2, \dots, a_m$ 构成矩阵 $A = (a_1, a_2, \dots, a_m)$, 向量组 A 线性相关, 就是齐次线性方程组 $x_1 a_1 + x_2 a_2 + \dots + x_m a_m = 0$, 即 $Ax = 0$ 有非零解.

定理 2 向量组 $a_1, a_2, \dots, a_m$ 线性相关的充分必要条件是它所构成的

$A = (a_1, a_2, \dots, a_m)$ 的秩小于向量个数 m ; 向量组线性无关的充分必要条件是 $R(A) = m$.

定理 3 (1) 若向量组 $A: a_1, a_2, \dots, a_m$ 线性相关, 则向量组 $B: a_1, a_2, \dots, a_m, a_{m+1}$ 也线性相关. 反言之, 若向量组 B 线性无关, 则向量组 A 也线性无关.

$$(2) \text{ 设 } a_j = \begin{pmatrix} a_{1j} \\ \vdots \\ a_{rj} \\ a_{r+1,j} \end{pmatrix}, b_j = \begin{pmatrix} a_{1j} \\ \vdots \\ a_{rj} \\ a_{r+1,j} \end{pmatrix}, (j=1, 2, \dots, m)$$

即向量 a_j 添上一个分量后得向量 b_j . 若向量组 $A: a_1, a_2, \dots, a_m$ 线性无关, 则向量组

$B: b_1, b_2, \dots, b_m$ 也线性无关. 反言之, 若向量组 B 线性相关, 则向量组 A 也线性相关.

(3) m 个 n 维向量组成的向量组, 当维数 n 小于向量个数 m 时一定线性相关.

(4) 设向量组 $A: a_1, a_2, \dots, a_m$ 线性无关, 而向量组 $B: a_1, a_2, \dots, a_m, b$ 线性相关, 则向量 b 必能由向量组 A 线性表示, 且表式是唯一的.

证 这些结论都可利用定理 2 来证明.

(1) 记 $A = (a_1, a_2, \dots, a_m)$, $B = (a_1, a_2, \dots, a_m, a_{m+1})$, 有 $R(B) \leq R(A) + 1$. 若向量组 A 线性相关, 则根据定理 2, 有 $R(A) < m$, 从而 $R(B) \leq R(A) + 1 < m + 1$, 因此根据定理 2 知向量组 B 线性相关.

结论(1)是对向量组增加 1 个向量而言的, 增加多个向量结论也仍成立.

(2) 记 $A_{r \times m} = (a_1, a_2, \dots, a_m)$, $B_{(r+1) \times m} = (b_1, b_2, \dots, b_m)$, 有 $R(A) \leq R(B)$. 若向量组 A

线性无关, 则 $R(A) = m$, 从而 $R(B) \geq m$. 但 $R(B) \leq m$ (因 B 只有 m 列), 故 $R(B) = m$, 因此向量组 B 线性无关.

结论(2)是对向量增加一个分量而言的, 如果增加多个分量, 结论也仍然成立.

(3) m 个 n 维向量 $a_1, a_2, \dots, a_m$ 构成矩阵 $A_{n \times m} = (a_1, a_2, \dots, a_m)$, 有 $R(A) \leq n$. 若 $n < m$, 则 $R(A) < m$, 故 m 个向量 $a_1, a_2, \dots, a_m$ 线性相关.

(4) $A = (a_1, a_2, \dots, a_m)$, $B = (a_1, a_2, \dots, a_m, b)$, 有 $R(A) \leq R(B)$. 因 A 组线性无关, 有 $R(A) = m$; 因 B 组线性相关, 有 $R(B) < m + 1$. 所以 $m \leq R(B) < m + 1$, 即有 $R(B) = m$.

由 $R(A) = R(B) = m$, 根据上章定理 3, 知方程组 $(a_1, \dots, a_m)x = b$ 有唯一解, 即向量 b 能由向量组 A 线性表示, 且表示式是唯一的.

3. 例题讲解

例 1 n 维向量 $e_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}, e_2 = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}, \dots, e_n = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 1 \end{pmatrix}$. 称为 n 维单位坐标向量组, 试讨论它的线性相关性.

例 2 已知 $a_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}, a_2 = \begin{pmatrix} 0 \\ 2 \\ 5 \end{pmatrix}, a_3 = \begin{pmatrix} 2 \\ 4 \\ 7 \end{pmatrix}$, 试讨论向量组 a_1, a_2, a_3 及向量组 a_1, a_2 的线性相关性.

例 3 已知向量组 a_1, a_2, a_3 线性无关, $b_1 = a_1 + a_2, b_2 = a_2 + a_3, b_3 = a_1 + a_3$, 试证向量 b_1, b_2, b_3 线性无关.

4. 本节小结: 向量组的线性相关性

5. 作业: 128 页 4, 5

第三节 向量组的秩

一. 教学重点: 向量组的秩, 向量组的等价, 极大无关组

二. 教学难点: 向量组的秩

三. 教学目标: 掌握求向量组的秩的方法和判断向量组的线性相关性

四. 教学过程:

1. 新课讲解

定义 1 设有向量组 A , 如果在 A 中能选出 r 个向量 $a_1, a_2, \dots, a_r$, 满足

(i) 向量组 $a_1, a_2, \dots, a_r$ 线性无关;

(ii) 向量组 A 中任意 $r+1$ 向量(如果 A 中有 $r+1$ 个向量的话)都线性相关, 那么称向量组 A_0 是向量组 A 的一个最大线性无关向量组(简称最大无关组); 最大无关组所含向量个数 r 称为向量组 A 的秩.

只含零向量的向量组没有最大无关组, 规定它的秩为 0.

定理 4 矩阵的秩等于它的列向量组的秩, 也等于它的行向量组的秩.

证 设 $A = (a_1, a_2, \dots, a_m)$, $R(A) = r$, 并设 r 阶子式 $D_r \neq 0$. 根据定理 2, 由 $D_r \neq 0$ 知 D_r 所在的 r 列线性无关; 又由 A 中所有 $r+1$ 阶子式均为零, 知 A 中任意 $r+1$ 个列向量都线性相关. 因此 D_r 所在的 r 列是 A 的列向量组的一个最大无关组, 所以列向量组的秩等于 r .

类似可证明矩阵 A 的行向量组的秩也等于 $R(A) = r$.

从上述证明中可见: 若 D_r 是矩阵 A 的一个最高阶非零子式, 则 D_r 所在的 r 列即是列向量组的一个最大无关组, D_r 所在的 r 行即是行向量组的一个最大无关组.

向量组的最大无关组一般不是唯一的. 如例 2 $(a_1, a_2, a_3) = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 2 \\ 1 & 2 & 4 \\ 1 & 5 & 7 \end{pmatrix}$, 由

$R(a_1, a_2) = 2$, 知 a_1, a_2 线性无关; 由 $R(a_1, a_2, a_3) = 2$ 知 a_1, a_2, a_3 线性相关, 因此 a_1, a_2 是向量组 a_1, a_2, a_3 的一个最大无关组.

此外, 由 $R(a_1, a_2) = 2$ 及 $R(a_2, a_3) = 2$ 可知 a_1, a_3 和 a_2, a_3 都是向量组 a_1, a_2, a_3 的最大无关组.

向量组 A 和它自己的最大无关组 A_0 是等价的. 这是因为 A_0 组是 A 组的一个部分组, 故 A_0 组总能由 A 组线性表示(A 中每个向量都能由 A 组线性表示); 而由定义 5 的条件(ii) 知, 对于 A 中任意向量 a , $r+1$ 个向量 $a_1, a_2, \dots, a_r, a$ 线性相关, 而 $a_1, a_2, \dots, a_r$ 线性无关, 根据定理 3(4)知 a 能由 $a_1, a_2, \dots, a_r$ 线性表示, 即 A 组能由 A_0 组线性表示. 所以 A 组与 A_0 组等价.

例 4 全体 n 维向量构成的向量组记作 R^n , 求 R^n 的一个最大无关组及 R^n 的秩.

例 5 设矩阵 $A = \begin{pmatrix} 2 & -1 & -1 & 1 & 2 \\ 1 & 1 & -2 & 1 & 4 \\ 4 & -6 & 2 & -2 & 4 \\ 3 & 6 & -9 & 7 & 9 \end{pmatrix}$, 求矩阵 A 的列向量组的一个最大无关组,

并把不属最大无关组的列向量用最大无关组线性表示.

定理 5 设向量组 B 能由向量组 A 线性表示, 则向量组 B 的秩不大于向量组 A 的秩.

证 设向量组 B 的一个最大无关组为 $B_0: b_1, \dots, b_r$, 向量组 A 的一个最大无关组为 $A_0: a_1, \dots, a_s$, 要证 $r \leq s$.

因 B_0 组能由 B 组线性表示, B 组能由 A 组线性表示, A 组能由 A_0 组线性表示, 故 B_0 组能由 A_0 组线性表示, 即存在系数矩阵 $K_{sr} = (k_{ij})$ 使

$$(b_1, \dots, b_r) = (a_1, \dots, a_s) \begin{pmatrix} k_{11} & \cdots & k_{1r} \\ \vdots & & \vdots \\ k_{s1} & \cdots & k_{sr} \end{pmatrix}.$$

如果 $r > s$, 则方程组 $K_{sr} \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_r \end{pmatrix} = 0$ (简记为 $Kx = 0$) 有非零解(因 $R(K) \leq s < r$), 从

而方程组 $(a_1, \dots, a_s)Kx = 0$ 有非零解, 即 $(b_1, \dots, b_r)x = 0$ 有非零解, 这与 B_0 组线性无关矛盾, 因此 $r > s$ 不能成立, 所以 $r \leq s$.

推论 1 等价的向量组的秩相等.

证 设向量组 A 与向量组 B 的秩依次为 s 和 r , 因两个向量组等价, 即两个向量组能相互线性表示, 故 $s \leq r$ 与 $r \leq s$ 同时成立, 所以 $r = s$.

推论 2 设 $C_{m \times n} = A_{m \times s} B_{s \times n}$, 则 $R(C) \leq R(A), R(C) \leq R(B)$.

证 设矩阵 C 和 A 用其列向量表示为 $C = (c_1, \dots, c_n), A = (a_1, \dots, a_s)$. 而 $B = (b_{ij})$,

由 $(c_1, \dots, c_n) = (a_1, \dots, a_s) \begin{pmatrix} b_{11} & \cdots & b_{1n} \\ \vdots & & \vdots \\ b_{s1} & \cdots & b_{sn} \end{pmatrix}$, 知矩阵 C 的列向量组能由 A 的列向量组线性表

示, 因此 $R(C) \leq R(A)$.

因 $C^T = B^T A^T$, 由上段证明知 $R(C^T) \leq R(B^T)$, 即 $R(C) \leq R(B)$.

推论 3 (最大无关组的等价定义) 设向量组 B 是向量组 A 的部分组, 若向量组 B 线性无关, 且向量组 A 能由向量组 B 线性表示, 则向量组 B 是向量组 A 的一个最大无关组.

证 设向量组 B 含 r 个向量, 则它的秩为 r . 因 A 组能由 B 组线性表示, 故 A 组的秩 $\leq r$, 从而 A 组中任意 $r+1$ 个向量线性相关. 所以向量组 B 满足定义 5 所规定的最大无关组的条件.

例 6 设向量组 B 能由向量组 A 线性表示, 且它们的秩相等, 证明向量组 A 与向量组 B

线性表示.

证 向量组 A 和 B 的秩都为 r . 因 B 组能由 A 组线性表示, 故 A 组和 B 组合并而成的向量组 (A, B) 能由 A 组线性表示, 而 A 组是 (A, B) 组的部分组, 故 A 组总能由 (A, B) 组线性表示, 所以 (A, B) 组与 A 组等价, 因此 (A, B) 组的秩也为 r . 又因 B 组的秩为 r , 故 B 组的最大无关组 B_0 含 r 个向量, 因此 B_0 组也是 (A, B) 组的最大无关组, 从而 (A, B) 组与 B_0 组等价. 由 A 组与 (A, B) 组等价, (A, B) 组与 B_0 组等价, B_0 与 B 等价, 推知 A 组与 B 组等价.

例 7 已知 $(a_1, a_2) = \begin{pmatrix} 2 & 3 \\ 0 & -2 \\ -1 & 1 \\ 3 & -1 \end{pmatrix}, (b_1, b_2) = \begin{pmatrix} -5 & 4 \\ 6 & -4 \\ -5 & 3 \\ 9 & -5 \end{pmatrix}$, 证明向量组 a_1, a_2 与 b_1, b_2 等价.

2. 本节小结: 向量组的秩, 向量组的等价

3. 作业: 128 页 6, 2) 7, 2) 8.

第四节 向量空间

一. **教学重点:** 向量空间的含义

二. **教学难点:** 向量空间的含义

三. **教学目标:** 掌握向量空间的定义, 掌握判断一个向量组是否为向量空间

四. **教学过程:**

1. 新课讲解

定义 6 设 V 为 n 维向量的集合, 如果集合 V 非空, 且集合 V 对于加法及数乘两种运算封闭, 那么就称集合 V 为向量空间.

所谓封闭, 是指在集合 V 中可以进行加法及数乘两种运算. 具体地说, 就是: 若

$a \in V, b \in V$, 则 $a + b \in V$; 若 $a \in V, \lambda \in R$, 则 $\lambda a \in V$.

例 8 3 维向量的全体 R^3 , 就是一个向量空间. 因为任意两个 3 维向量之和仍然是 3 维向量, 数 λ 乘 3 维向量也仍然是 3 维向量, 它们都属于 R^3 .

类似地, n 维向量的全体 R^n , 也是一个向量空间.

例 9 集合 $V = \{x = (0, x_2, \dots, x_n)^T \mid x_2, \dots, x_n \in R\}$ 是一个向量空间. 因为若

$$a = (0, a_2, \dots, a_n)^T \in V, b = (0, b_1, \dots, b_n)^T \in V, \lambda \in R,$$

则 $a + b = (0, a_1 + b_1, \dots, a_n + b_n)^T \in V, \lambda a = (0, \lambda a_2, \dots, \lambda a_n)^T$.

例 10 集合 $V = \{x = (1, x_2, \dots, x_n)^T \mid x_2, \dots, x_n \in R\}$ 不是向量空间, 因为若

$a = (1, a_2, \dots, a_n)^T \in V$, 则 $2a = (2, 2a_2, \dots, 2a_n)^T \notin V$.

例 11 设 a, b 为两个已知的 n 维向量, 集合 $V = \{x = \lambda a + \mu b \mid \lambda, \mu \in R\}$ 是一个向量空间. 因为若 $x_1 = \lambda_1 a + \mu_1 b, x_2 = \lambda_2 a + \mu_2 b$, 则有 $x_1 + x_2 = (\lambda_1 + \lambda_2)a + (\mu_1 + \mu_2)b \in V$, $kx_1 = (k\lambda_1)a + (k\mu_1)b \in V$. 这个向量空间称为由向量 a, b 所生成的向量空间.

一般地, 由向量组 $a_1, a_2, \dots, a_m$ 所生成的向量空间为

$$V = \{x = \lambda_1 a_1 + \lambda_2 a_2 + \dots + \lambda_m a_m \mid \lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_m \in R\}.$$

例 12 设向量组 $a_1, a_2, \dots, a_m$ 与向量组 $b_1, b_2, \dots, b_s$ 等价, 记

$$V_1 = \{x = \lambda_1 a_1 + \lambda_2 a_2 + \dots + \lambda_m a_m \mid \lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_m \in R\},$$

$$V_2 = \{x = \mu_1 b_1 + \mu_2 b_2 + \dots + \mu_s b_s \mid \mu_1, \mu_2, \dots, \mu_s \in R\},$$

试证 $V_1 = V_2$.

证 设 $x \in V_1$, 则 x 可由 $a_1, a_2, \dots, a_m$ 线性表示. 因 $a_1, a_2, \dots, a_m$ 可由 $b_1, b_2, \dots, b_s$ 线性表示, 故 x 可由 $b_1, b_2, \dots, b_s$ 线性表示, 所以 $x \in V_2$. 这就是说, 若 $x \in V_1$, 则 $x \in V_2$. 因此 $V_1 \subset V_2$. 类似地可证: 若 $x \in V_2$, 则 $x \in V_1$, 因此 $V_2 \subset V_1$.

因为 $V_1 \subset V_2, V_2 \subset V_1$, 所以 $V_1 = V_2$.

定义 7 设向量空间 V_1 及 V_2 , 若 $V_1 \subset V_2$, 就称 V_1 是 V_2 的子空间.

定义 8 设 V 为向量空间, 如果 r 个向量 $a_1, a_2, \dots, a_r \in V$, 且满足

(i) $a_1, a_2, \dots, a_r$ 线性无关;

(ii) V 中任一向量都可由 $a_1, a_2, \dots, a_r$ 线性表示,

那么向量组 $a_1, a_2, \dots, a_r$ 就称为向量空间 V 的一个基, r 称为向量空间 V 的维数, 并称 V 为 r 维向量空间.

如果向量空间 V 没有基, 那么 V 的维数为 0. 0 维向量空间只含一个零向量 $\mathbf{0}$.

若把向量空间 V 看作向量组, 则按第三节定理 5 的推论 3 可知, V 的基就是向量组的最大线性无关组, V 的维数就是向量组的秩.

例如, 向量空间 $V = \{x = (0, x_2, \dots, x_n)^T \mid x_2, \dots, x_n \in R\}$ 的一个基可取为:

(2)

$$x = \xi_1 = \begin{pmatrix} \xi_{11} \\ \xi_{21} \\ \vdots \\ \xi_{n1} \end{pmatrix}$$

2. 新课讲解

证 只要验证 $x = \xi_1 + \xi_2$ 满足方程(2): $A(\xi_1 + \xi_2) = A\xi_1 + A\xi_2 = 0 + 0 = 0$.

证 $A(k\xi_1) = k(A\xi_1) = k0 = 0$.

1. 若 $\xi_1 \in S, \xi_2 \in S$, 则 $\xi_1 + \xi_2 \in S$;

下面我们来求解空间 S 的一个基.

为

$$B = \begin{pmatrix} 1 & \cdots & 0 & b_{11} & \cdots & b_{1,n-r} \\ \vdots & & \vdots & \vdots & & \vdots \\ 0 & \cdots & 1 & b_{r1} & \cdots & b_{r,n-r} \\ 0 & & & \cdots & & 0 \\ \vdots & & & & & \vdots \\ 0 & & & \cdots & & 0 \end{pmatrix},$$

[illegible]

即唯一确定 $x_1, \dots, x_r$ 的值, 就得(3)的一个解, 也就是(1)的解. 现在令 $x_{r+1}, \dots, x_n$ 取下列

$n-r$ 组数:

$$\begin{pmatrix} x_{r+1} \\ x_{r+2} \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}, \cdots, \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 1 \end{pmatrix},$$

由(3)即依次可得

$$\begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_r \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -b_{11} \\ \vdots \\ -b_{r1} \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} -b_{12} \\ \vdots \\ -b_{r2} \end{pmatrix}, \cdots, \begin{pmatrix} -b_{1,n-r} \\ \vdots \\ -b_{r,n-r} \end{pmatrix},$$

从而求得(3)[也就是(1)]的 $n-r$ 个解.

$$\xi_1 = \begin{pmatrix} -b_{11} \\ \vdots \\ -b_{r1} \\ 1 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}, \xi_2 = \begin{pmatrix} -b_{12} \\ \vdots \\ -b_{r2} \\ 0 \\ 1 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}, \cdots, \xi_{n-r} = \begin{pmatrix} -b_{1,n-r} \\ \vdots \\ -b_{r,n-r} \\ 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 1 \end{pmatrix}.$$

下面证明 $\xi_1, \xi_2, \cdots, \xi_{n-r}$ 就是解空间 S 的一个基.

首先, 由于 $(x_{r+1}, x_{r+2}, \cdots, x_n)^T$ 所取的 $n-r$ 个 $n-r$ 维向量

$$\begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}, \cdots, \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 1 \end{pmatrix}$$

线性无关, 所以在每个向量前面添加 r 个分量而得到的 $n-r$ 个 n 维向量 $\xi_1, \xi_2, \cdots, \xi_{n-r}$ 也线性无关.

其次, 证明(1)的任一解 $x = \xi = \begin{pmatrix} \lambda_1 \\ \vdots \\ \lambda_r \\ \lambda_{r+1} \\ \vdots \\ \lambda_n \end{pmatrix}$ 都可由 $\xi_1, \xi_2, \cdots, \xi_{n-r}$ 线性表示. 为此, 作向量

$$\eta = \lambda_{r+1}\xi_1 + \lambda_{r+2}\xi_2 + \cdots + \lambda_n\xi_{n-r},$$

由于 $\xi_1, \xi_2, \cdots, \xi_{n-r}$ 是(1)的解, 故 η 也是(1)的解, 比较 η 与 ξ , 知它们的后面 $n-r$ 个分量对应相等, 由于它们都满足方程组(3), 从而知它们的前面 r 个分量亦必对应相等(方程组(3)表

$$\xi = \lambda_{r+1}\xi_1 + \lambda_{r+2}\xi_2 + \cdots + \lambda_n\xi_{n-r}.$$

定理 6 n 齐次线性方程组 $A_{m \times n}x=0$ 的全体解所构成的集合 S 是一个向量空间, 当系

解空间 S 的基又称为方程组(1)的基础解系.

求得 $\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_{n-r}$ 为方程组(1)的一个基础解系, 则(1)的解可表示为

其中 $k_1, \dots, k_{n-r}$ 为任意实数. 上式称为方程组(1)的通解. 此时, 解空间可表示为

3. 例题讲解

例 14 次线性方程组
$$\begin{cases} x_1 + x_2 - x_3 - x_4 = 0, \\ 2x_1 - 5x_2 + 3x_3 + 2x_4 = 0, \\ 7x_1 - 7x_2 + 3x_3 + x_4 = 0. \end{cases}$$
 的基础解系与通解.

证 设 A 为 $m \times n$ 矩阵, x 为 n 维列向量.

若 x 满足 $(A^T A)x = 0$, 则 $x^T (A^T A)x = 0$, 即 $(Ax)^T (Ax) = 0$, 从而推知 $Ax = 0$.

下面讨论非齐次线性方程组.

[illegible]

它也可写作向量方程 $Ax = b$, (5)

向量方程(5)的解也就是方程组(4)的解向量,它具有

性质 3 设 $x = \eta_1$ 及 $x = \eta_2$ 都是(5)的解, 则 $x = \eta_1 - \eta_2$ 为对应的齐次线性方程组

$$Ax = 0 \quad (6)$$

的解.

证 $A(\eta_1 - \eta_2) = A\eta_1 - A\eta_2 = b - b = 0$, 即 $x = \eta_1 - \eta_2$ 满足方程(6).

性质 6 设 $x = \eta$ 是方程(5)的解, $x = \xi$ 是方程(6)的解, 则 $x = \eta + \xi$ 满足方程(5).

证 $A(\xi + \eta) = A\xi + A\eta = 0 + b = b$, 即 $x = \eta + \xi$ 满足方程(5).

由性质 3 可知, 若求得(5)的解 η^* , 则(5)的任一解总可表示为 $x = \xi + \eta^*$,

其中 $x = \xi$ 为方程(6)的解, 又若方程(6)的通解为 $x = k_1\xi_1 + k_2\xi_2 + \cdots + k_{n-r}\xi_{n-r}$, 则方程(5)

的任一解总可表示为 $x = k_1\xi_1 + k_2\xi_2 + \cdots + k_{n-r}\xi_{n-r} + \eta^*$.

而由性质 4 可知, 对任何实数 $k_1, \cdots, k_{n-r}$, 上式总是方程(5)的解. 于是方程(5)的通解为

$$x = k_1\xi_1 + k_2\xi_2 + \cdots + k_{n-r}\xi_{n-r} + \eta^*, (k_1, \cdots, k_{n-r} \text{ 为任意实数}).$$

其中 $\xi_1, \xi_2, \cdots, \xi_{n-r}$ 是方程(6)的基础解系.

例16 求解方程组

$$\begin{cases} x_1 - x_2 - x_3 + x_4 = 0, \\ x_1 - x_2 + x_3 - 3x_4 = 1, \\ x_1 - x_2 - 2x_3 + 3x_4 = -\frac{1}{2} \end{cases}.$$

4. 本节小结: 线性方程组的解结构

5. 作业: 129 页 17,3) 20,24,25

第五章 相似矩阵及二次型

第一节 预备知识: 向量的内积

一. **教学重点:** 向量的内积的定义与性质, 向量的长度, 规范正交基, 正交矩阵

二. **教学难点:** 向量的规范正交基的求法

三. **教学目标:** 掌握内积的定义与性质, 向量的规范正交基的求法

四. **教学过程:**

1. 新课讲解

定义 1 设有 n 维向量 $x = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}, y = \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix}$,

令 $[x, y] = x_1 y_1 + x_2 y_2 + \cdots + x_n y_n$,

$[x, y]$ 称为向量 x 与 y 的内积.

内积是向量的一种运算, 用矩阵记号表示, 当 x 与 y 都是列向量时, 有 $[x, y] = x^T y$.

内积具有下列性质(其中 x, y, z 为 n 维向量, λ 为实数):

- (i) $[x, y] = [y, x]$;
- (ii) $[\lambda x, y] = \lambda[x, y]$;
- (iii) $[x + y, z] = [x, z] + [y, z]$.

有解析几何中, 我们曾引进向量的数量积 $x \cdot y = |x||y|\cos\theta$, 且在直角坐标系中, 有

$(x_1, x_2, x_3) \cdot (y_1, y_2, y_3) = x_1 y_1 + x_2 y_2 + x_3 y_3$. n 维向量的内积是数量积的一种推广.

定义 2 令 $\|x\| = \sqrt{[x, x]} = \sqrt{x_1^2 + x_2^2 + \cdots + x_n^2}$, $\|x\|$ 称为 n 维向量 x 的长度(或范数).

向量的长度具有下述性质:

- 1. 非负性 当 $x \neq 0$ 时, $\|x\| > 0$; 当 $x = 0$ 时, $\|x\| = 0$;
- 2. 齐次性 $\|\lambda x\| = |\lambda| \|x\|$;
- 3. 三角不等式 $\|x + y\| \leq \|x\| + \|y\|$;

当 $\|x\| = 1$ 时, 称 x 为单位向量.

向量的内积满足 $[x, y]^2 \leq [x, x][y, y]$,

上式称为施瓦茨不等式, 由此可得 $\frac{[x, y]}{\|x\|\|y\|} \leq 1$ (当 $\|x\| \|y\| \neq 0$ 时), 于是有下面的定义:

$\|x\| \neq 0, \|y\| \neq 0$ 时, $\theta = \arccos \frac{[x, y]}{\|x\|\|y\|}$ 称为 n 维向量 x 与 y 的夹角.

当 $[x, y] = 0$ 时, 称向量 x 与 y 正交. 显然, 若 $x = 0$, 则 x 与任何向量都正交.

下面讨论正交向量组的性质. 所谓正交向量组, 是指一组两两正交的非零向量.

定理 1 若 n 维向量 $a_1, a_2, \dots, a_r$ 是一组两两正交的非零向量, 则 $a_1, a_2, \dots, a_r$ 线性无关.

证 设有 $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_r$ 使 $\lambda_1 a_1 + \lambda_2 a_2 + \dots + \lambda_r a_r = 0$, 以 a_1^T 左乘上式两端, 得

$$\lambda_1 a_1^T a_1 = 0, \text{ 因 } a_1 \neq 0, \text{ 故 } a_1^T a_1 = \|a_1\|^2 \neq 0, \text{ 从而必有 } \lambda_1 = 0.$$

类似可证 $\lambda_2 = 0, \dots, \lambda_r = 0$. 于是向量组 $a_1, a_2, \dots, a_r$ 线性无关.

我们常采用正交向量组作向量空间的基, 称为向量空间的正交基. 例如 n 个两两正交的 n 维非零向量, 可构成向量空间 R^n 的一个正交基.

例 1 已知 3 维向量空间 R^3 中两个向量 $a_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}, a_2 = \begin{pmatrix} 1 \\ -2 \\ 1 \end{pmatrix}$ 正交, 试求一个非零向

量 a_3 , 使 a_1, a_2, a_3 两两正交.

定义 3 设 n 维向量 $e_1, e_2, \dots, e_r$ 是向量空间 $V (V \subset R^n)$ 的一个基, 如果 $e_1, e_2, \dots, e_r$ 两两正交, 且都是单位向量, 则称 $e_1, e_2, \dots, e_r$ 是 V 的一个规范正交基.

例如 $e_1 = \begin{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{2}} \\ \frac{1}{\sqrt{2}} \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}, e_2 = \begin{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{2}} \\ -\frac{1}{\sqrt{2}} \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}, e_3 = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ \frac{1}{\sqrt{2}} \\ \frac{1}{\sqrt{2}} \end{pmatrix}, e_4 = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ \frac{1}{\sqrt{2}} \\ -\frac{1}{\sqrt{2}} \end{pmatrix}$ 就是 R^4 的一个规范正交基.

若 $e_1, e_2, \dots, e_r$ 是 V 的一个规范正交基, 那么 V 中任一向量 a 应能由 $e_1, e_2, \dots, e_r$ 线性表示, 设表示式为 $a = \lambda_1 e_1 + \lambda_2 e_2 + \dots + \lambda_r e_r$. 为求其中的系数 $\lambda_i (i = 1, \dots, r)$, 可用 e_i^T 左乘, 有 $e_i^T a = \lambda_i e_i^T e_i = \lambda_i$, 即 $\lambda_i = e_i^T a = [a, e_i]$.

设 $a_1, a_2, \dots, a_r$ 是向量空间 V 的一个基, 要求 V 的一个规范正交基. 这也就是要找一组两两正交的单位向量 $e_1, e_2, \dots, e_r$, 使 $e_1, e_2, \dots, e_r$ 与 $a_1, a_2, \dots, a_r$ 等价. 这样一个问题, 称为把 $a_1, a_2, \dots, a_r$ 这个基规范正交化.

我们可以用以下办法把 $a_1, a_2, \dots, a_r$ 规范正交化:

取 $b_1 = a_1;$

$$b_2 = a_2 - \frac{[b_1, a_2]}{[b_1, b_1]} b_1;$$

$$b_r = a_r - \frac{[b_1, a_r]}{[b_1, b_1]} b_1 - \frac{[b_2, a_r]}{[b_2, b_2]} b_2 - \cdots - \frac{[b_{r-1}, a_r]}{[b_{r-1}, b_{r-1}]} b_{r-1}.$$

容易验证 $b_1, b_2, \cdots, b_r$ 两两正交, 且 $b_1, b_2, \cdots, b_r$ 与 $a_1, a_2, \cdots, a_r$ 等价.

然后只要把它们单位化, 即取 $e_1 = \frac{1}{\|b_1\|} b_1, e_2 = \frac{1}{\|b_2\|} b_2, \cdots, e_r = \frac{1}{\|b_r\|} b_r,$

就得 V 的一个规范正交基.

上述从线性无关向量组 $a_1, a_2, \cdots, a_r$ 导出正交向量组 $b_1, b_2, \cdots, b_r$ 的过程称为施密特正交化过程. 它不仅满足 $b_1, b_2, \cdots, b_r$ 与 $a_1, a_2, \cdots, a_r$ 等价, 还满足: 对任何 $k (1 \leq k \leq r)$, 向量组 $b_1, b_2, \cdots, b_k$ 与 $a_1, a_2, \cdots, a_k$ 等价.

例2 设 $a_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ -1 \end{pmatrix}, a_2 = \begin{pmatrix} -1 \\ 3 \\ 1 \end{pmatrix}, a_3 = \begin{pmatrix} 4 \\ -1 \\ 0 \end{pmatrix}$, 试用施密特正交化过程把这组向量规范正交化.

例3 已知 $a_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}$, 求一组非零向量 a_2, a_3 , 使 a_1, a_2, a_3 两两正交.

定义4 如果 n 阶矩阵 A 满足 $A^T A = E$ (即 $A^{-1} = A^T$), 那么称 A 为正交矩阵.

上式用 A 的列向量表示, 即是 $\begin{pmatrix} a_1^T \\ a_2^T \\ \vdots \\ a_n^T \end{pmatrix} (a_1, a_2, \cdots, a_n) = E$, 亦即

$(a_i^T a_j) = (\delta_{ij})$, 这就是 n^2 个关系式

$$a_i^T a_j = (\delta_{ij}) = \begin{cases} 1, & i = j, \\ 0, & i \neq j, \end{cases} \quad (i, j = 1, 2, \cdots, n).$$

这也说明: 方阵 A 为正交矩阵的充分必要条件是 A 的列向量都是单位向量, 且两两正交.

考虑到 $A^T A = E$ 与 $AA^T = E$ 等价, 所以上述结论对 A 的行向量亦成立.

由此可见, 正交矩阵 A 的 n 个列(行)向量构成向量空间 R^n 的一个规范正交基.

例4 验证矩阵 $P = \begin{pmatrix} \frac{1}{2} & -\frac{1}{2} & \frac{1}{2} & -\frac{1}{2} \\ \frac{1}{2} & -\frac{1}{2} & -\frac{1}{2} & \frac{1}{2} \\ \frac{1}{\sqrt{2}} & \frac{1}{\sqrt{2}} & 0 & 0 \\ 0 & 0 & \frac{1}{\sqrt{2}} & \frac{1}{\sqrt{2}} \end{pmatrix}$ 是正交矩阵.

定义5 若 P 为正交矩阵, 则线性变换 $y = Px$ 称为正交变换.

设 $y = Px$ 为正交变换, 则有 $\|y\| = \sqrt{y^T y} = \sqrt{x^T P^T P x} = \sqrt{x^T x} = \|x\|$.

按 $\|x\|$ 表示向量的长度, 相当于线段的长度. $\|y\| = \|x\|$ 说明经正交变换线段长度保持不变, 这是正交变换的优良特性.

2. 本节小结: 内积的定义与性质, 向量的定义, 规范正交基, 正交矩阵

3. 作业: 161 页 1.2), 2.2)

第二节 方阵的特征值与特征向量

一. 教学重点: 方阵的特征值与特征值向量

二. 教学难点: 方阵的特征值与特征值向量

三. 教学目标: 掌握方阵的特征值与特征值向量的求法

四. 教学过程:

1. 新课讲解

定义6 设 A 是 n 阶矩阵, 如果数 λ 和 n 维非零列向量 x 使关系式 $Ax = \lambda x$ (1) 成立, 那么这样的数 λ 称为方阵 A 的特征值, 非零向量 x 称为 A 的对应于特征值 λ 的特征向量.

(1) 式也可写成, $(A - \lambda E)x = 0$, (2)

这是 n 个未知数 n 个方程的齐次线性方程组, 它有非零解的充分必要条件是系数行列式

$$|A - \lambda E| = 0, \quad (3)$$

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

上式是以 λ 为未知量的一元 n 次方程, 称为方阵 A 的特征方程. 其左端 $|A - \lambda E|$ 是 λ 的 n

次多项式, 记作 $f(\lambda)$, 称为方阵 A 的特征多项式. 显然, A 的特征值就是特征方程的解.

特征方程在复数范围内恒有解, 其个数为方程的次数(重根按重数计算), 因此, n 阶矩阵 A 有 n 个特征值.

设 n 阶矩阵 $A = (a_{ij})$ 的特征值为 $\lambda_1, \dots, \lambda_n$, 由多项式的根与系数之间的关系, 不难证明

(i) $\lambda_1 + \lambda_2 + \dots + \lambda_n = a_{11} + a_{22} + \dots + a_{nn}$;

(ii) $\lambda_1 \lambda_2 \cdots \lambda_n = |A|$.

设 $\lambda = \lambda_i$ 为方阵 A 的一个特征值, 则由方程 $(A - \lambda_i E)x = 0$ 可求得非零解 $x = p_i$, 那么 p_i 便是 A 的对应于特征值 λ_i 的特征向量. (若 λ_i 为实数, 则 p_i 可取实向量; 若 λ_i 为复数, 则 p_i 为复向量.)

例 5 求 $A = \begin{pmatrix} 3 & -1 \\ -1 & 3 \end{pmatrix}$ 的特征值和特征向量.

例 6 求矩阵 $A = \begin{pmatrix} -1 & 1 & 0 \\ -4 & 3 & 0 \\ 1 & 0 & 2 \end{pmatrix}$ 的特征值和特征向量.

例 7 求矩阵 $A = \begin{pmatrix} -2 & 1 & 1 \\ 0 & 2 & 0 \\ -4 & 1 & 3 \end{pmatrix}$ 的特征值和特征向量.

例 8 设 λ 是方阵 A 的特征值, 证明 λ^2 是 A^2 的特征值.

证 因 λ 是 A 的特征值, 故有 $p \neq 0$ 使 $Ap = \lambda p$. 于是

$$A^2 p = A(Ap) = A(\lambda p) = \lambda(Ap) = \lambda^2 p, \text{ 所以 } \lambda^2 \text{ 是 } A^2 \text{ 的特征值.}$$

定理 2 设 $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_m$ 是方阵 A 的 m 个特征值, $p_1, p_2, \dots, p_m$ 依次是与之对应的特征向量. 如果 $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_m$ 各个相等, 则 $p_1, p_2, \dots, p_m$ 线性无关.

证 设有常数 $x_1, x_2, \dots, x_m$ 使 $x_1 p_1 + x_2 p_2 + \dots + x_m p_m = 0$. 则

$A(x_1 p_1 + x_2 p_2 + \dots + x_m p_m) = 0$, 即 $\lambda_1 x_1 p_1 + \lambda_2 x_2 p_2 + \dots + \lambda_m x_m p_m = 0$, 类推之, 有

$$\lambda_1^k x_1 p_1 + \lambda_2^k x_2 p_2 + \dots + \lambda_m^k x_m p_m = 0. (k = 1, 2, \dots, m-1)$$

把上列各式合写成矩阵形式, 得

$$(x_1 p_1, x_2 p_2, \dots, x_m p_m) \begin{pmatrix} 1 & \lambda_1 & \cdots & \lambda_1^{m-1} \\ 1 & \lambda_2 & \cdots & \lambda_2^{m-1} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ 1 & \lambda_m & \cdots & \lambda_m^{m-1} \end{pmatrix} = (0, 0, \dots, 0).$$

上式等号左端第二个矩阵的行列式为范德蒙德行列式, 当 λ_i 各不相等时该行列式不等于 0,

从而该矩阵可逆. 于是有 $(x_1 p_1, x_2 p_2, \dots, x_m p_m) = (0, 0, \dots, 0)$, 即 $x_j p_j = 0 (j = 1, 2, \dots, m)$.

但 $p_j \neq 0$, 故 $x_j = 0 (j = 1, 2, \dots, m)$. 所以向量组 $p_1, p_2, \dots, p_m$ 线性无关.

2. 本节小结: 方阵的特征值与特征值向量

3. 作业: 162 页 4.2)3)

第三节 相似矩阵

一. **教学重点:** 相似矩阵, 对角矩阵, 矩阵的对角化

二. **教学难点:** 矩阵的对角化

三. **教学目标:** 掌握矩阵对角化的方法

四. **教学过程:**

1. 新课讲解

定义 7 设 A, B 都是 n 阶矩阵, 若有可逆矩阵 P , 使 $P^{-1}AP = B$, 则称 B 是 A 的相似矩阵,

或说矩阵 A 与 B 相似. 对 A 进行运算 $P^{-1}AP$ 称为对 A 进行相似变换, 可逆矩阵 P 称为把 A 变成 B 的相似变换矩阵.

定理 3 若 n 阶矩阵 A 与 B 相似, 则 A 与 B 的特征多项式相同, 从而 A 与 B 的特征值亦相同.

证 因 A 与 B 相似, 即有可逆矩阵 P , 使 $P^{-1}AP = B$. 故

$$|B - \lambda E| = |P^{-1}AP - P^{-1}(\lambda E)P| = |P^{-1}(A - \lambda E)P| = |P^{-1}| |A - \lambda E| |P| = |A - \lambda E|.$$

推论 若 n 阶矩阵 A 与对角矩阵 $\Lambda = \begin{pmatrix} \lambda_1 & & & \\ & \lambda_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & \lambda_n \end{pmatrix}$ 相似, 则 $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$ 即是

A 的 n 个特征值.

证 因 $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$ 即是 Λ 的 n 个特征值, 由定理 3 知 $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$ 也就是 A 的 n 个特征值. 容易推证: 若 $A = PBP^{-1}$, 则 $A^k = PB^kP^{-1}$. A 的多项式 $\varphi(A) = P\varphi(B)P^{-1}$. 特别, 若有可逆矩阵 P 使 $P^{-1}AP = \Lambda$ 为对角矩阵, 则 $A^k = P\Lambda^kP^{-1}$, $\varphi(A) = P\varphi(\Lambda)P^{-1}$. 而对于

对角矩阵 Λ , 有

$$\Lambda^k = \begin{pmatrix} \lambda_1^k & & \\ & \lambda_2^k & \\ & & \ddots \\ & & & \lambda_n^k \end{pmatrix}, \varphi(A) = \begin{pmatrix} \varphi(\lambda_1) & & \\ & \varphi(\lambda_2) & \\ & & \ddots \\ & & & \varphi(\lambda_n) \end{pmatrix},$$

由此可方便地计算 A 的多项式 $\varphi(A)$.

下面我们要讨论的主要问题是: 对 n 阶矩阵 A , 寻找相似变换矩阵 P , 使 $P^{-1}AP = \Lambda$ 为对角矩阵, 这就称为把方阵 A 对角化.

假设已经找到可逆矩阵 P , 使 $P^{-1}AP = \Lambda$ 为对角矩阵, 我们来讨论 P 应满足什么关系.

把 P 用其列向量表示为 $P = (p_1, p_2, \dots, p_n)$, 由 $P^{-1}AP = \Lambda$, 得 $AP = P\Lambda$, 即

$$A(p_1, p_2, \dots, p_n) = (p_1, p_2, \dots, p_n) \begin{pmatrix} \lambda_1 & & \\ & \lambda_2 & \\ & & \ddots \\ & & & \lambda_n \end{pmatrix} = (\lambda_1 p_1, \lambda_2 p_2, \dots, \lambda_n p_n),$$

于是有 $Ap_i = \lambda_i p_i \quad (i=1, 2, \dots, n)$.

可见 λ_i 是 A 的特征值, 而 P 的列向量 p_i 就是 A 的对应于特征值 λ_i 的特征向量.

反之, 由上节知 A 恰好有 n 个特征值, 并可对应地求得 n 个特征向量, 这 n 个特征向量即可构成矩阵 P , 使 $AP = P\Lambda$. (因特征向量不是唯一的, 所以矩阵 P 也不是唯一的, 并且 P 可能是复矩阵.)

余下的问题是: P 是否可逆? 即 $p_1, p_2, \dots, p_n$ 是否线性无关? 如果 P 可逆, 那么便有

$P^{-1}AP = \Lambda$, 即 A 与对角矩阵相似.

定理 4 n 阶矩阵 A 与对角矩阵相似(即 A 能对角化)的充分必要条件是 A 有 n 个线性无关的特征向量.

推论 如果 n 阶矩阵 A 的 n 个特征值互不相等, 则 A 与对角矩阵相似.

当 A 的特征方程有重根时, 就不一定有 n 个线性无关的特征向量, 从而不一定能对角化. 例如在例 6 中 A 的特征方程有重根, 确定找不到 3 个线性无关的特征向量, 因此例 6 中的 A 不能对角化; 而在例 7 中 A 的特征方程也有重根, 但却能找到 3 个线性无关的特征向量, 因此例 7 中的 A 能对角化.

2. 本节小结: 相似矩阵, 对角矩阵, 矩阵的对角化

3. 作业: 162 页 6,7,8

第四节 对称矩阵的相似矩阵

一. **教学重点:** 对称矩阵的特征值与特征值向量, 求正交矩阵, 使矩阵对角化

二. **教学难点:** 求正交矩阵, 使矩阵对角化

三. **教学目标:** 掌握求正交矩阵的方法

四. **教学过程:**

1. 新课讲解

定理 5 对称矩阵的特征值为实数.

证 设复数 λ 为对称矩阵 A 的特征值, 复向量 x 为对应的特征向量, 即 $Ax = \lambda x, x \neq 0$.

用 $\bar{\lambda}$ 表示 λ 的共轭复数, $\bar{x}$ 表示 x 的共轭复向量, 则 $A\bar{x} = \overline{A\bar{x}} = \overline{(\overline{Ax})} = \overline{(\lambda x)} = \bar{\lambda}\bar{x}$. 于是

有 $\bar{x}^T Ax = \bar{x}^T (Ax) = \bar{x}^T \lambda x = \lambda \bar{x}^T x$, 及 $\bar{x}^T Ax = (\bar{x}^T A^T)x = (A\bar{x})^T x = (\bar{\lambda}\bar{x})^T x = \bar{\lambda}\bar{x}^T x$.

两式相减, 得 $(\lambda - \bar{\lambda})\bar{x}^T x = 0$, 但因 $x \neq 0$, 所以 $(\bar{x}^T x = \sum_{i=1}^n \bar{x}_i x_i = \sum_{i=1}^n |x_i|^2 \neq 0$,

故 $\lambda - \bar{\lambda} = 0$, 即 $\lambda = \bar{\lambda}$, 这就说明 λ 是实数.

显然, 当特征值 λ_i 为实数时, 齐次线性方程组 $(A - \lambda_i E)x = 0$ 是实系数方程组, 由

$|A - \lambda_i E| = 0$ 知必有实的基础解系, 所以对应的特征向量可以取实向量.

定理 6 设 λ_1, λ_2 是实对称矩阵 A 的两个特征值, p_1, p_2 是对应的特征向量. 若 $\lambda_1 \neq \lambda_2$, 则 p_1 与 p_2 正交.

证 $\lambda_1 p_1 = Ap_1, \lambda_2 p_2 = Ap_2, \lambda_1 \neq \lambda_2$. 因 A 对称, 故

$\lambda_1 p_1^T = (\lambda_1 p_1)^T = (Ap_1)^T = p_1^T A^T = p_1^T A$, 于是 $\lambda_1 p_1^T p_2 = p_1^T Ap_2 = p_1^T (\lambda_2 p_2) = \lambda_2 p_1^T p_2$,

即 $(\lambda_1 - \lambda_2)p_1^T p_2 = 0$. 但 $\lambda_1 \neq \lambda_2$, 故 $p_1^T p_2 = 0$, 即 p_1 与 p_2 正交.

定理 7 设 A 为 n 阶对称矩阵, λ 是 A 的特征方程的 r 重根, 则矩阵 $A - \lambda E$ 的秩 $R(A - \lambda E) = n - r$, 从而对应特征值 λ 恰有 r 个线性无关的特征向量.

定理 8 设 A 为 n 阶对称矩阵, 则必有正交矩阵 P , 使 $P^{-1}AP = \Lambda$, 其中 Λ 是以 A 的 n 个特征值为对角元素的对角矩阵.

证 设 A 的互不相等的特征值为 $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_s$, 它们的重数依次为 $r_1, r_2, \dots, r_s$,

$(r_1 + r_2 + \dots + r_s = n)$. 根据定理 5 及定理 7 知, 对应特征值 $\lambda_i (i = 1, 2, \dots, s)$, 恰有 r_i 个线性

无关的实特征向量, 把它们正交化并单位化, 即得 r_i 个单位正交的特征向量. 由

$r_1 + r_2 + \cdots + r_s = n$, 知这样的特征向量共可得 n 个.

按定理 6 知对应于不同特征值的特征向量正交, 故这 n 个单位特征向量两两正交. 于是以它们为列向量构成正交矩阵 P , 并有 $P^{-1}AP = P^{-1}P\Lambda = \Lambda$, 其中对角矩阵 Λ 的对角元素含 r_1 个 $\lambda_1, \cdots, r_s$ 个 λ_s , 恰是 A 的 n 个特征值.

例 9 设 $A = \begin{pmatrix} 4 & 0 & 0 \\ 0 & 3 & 1 \\ 0 & 1 & 3 \end{pmatrix}$, 求一个正交矩阵, 使 $P^{-1}AP = \Lambda$ 为对角矩阵.

2. 本节小结: 对称矩阵的特征值与特征值向量, 求正交矩阵, 使其对角化

3. 作业: 162 页 9,10

第五节 二次型及其标准形

一. **教学重点:** 二次型的定义, 可逆变换, 把二次型化为标准形

二. **教学难点:** 把二次型化为标准形

三. **教学目标:** 掌握把二次型化为标准形的过程

四. **教学过程:**

1. 引入

在解析几何中, 为了便于研究二次曲线 $ax^2 + bxy + cy^2 = 1$ (4)

的几何性质, 我们可以选择适当的坐标旋转变换 $\begin{cases} x = x' \cos \theta - y' \sin \theta, \\ y = x' \sin \theta + y' \cos \theta, \end{cases}$ 把方程化为标准

形 $mx'^2 + ny'^2 = 1$. (4)式的左边是一个二次齐次多项式, 从代数学的观点看, 化标准形的过程就是通过变量的线性变换化简一个二次齐次多项式, 使它只含有平方项. 这样一个问题, 在许多理论问题或实际问题中常会遇到. 现在我们把这类问题一般化, 讨论 n 个变量的二次齐次多项式的化简问题.

2. 新课讲解

定义 8 含有 n 个变量 $x_1, x_2, \cdots, x_n$ 的二次齐次函数

$$f(x_1, x_2, \cdots, x_n) = a_{11}x_1^2 + a_{22}x_2^2 + \cdots + a_{nn}x_n^2 + 2a_{12}x_1x_2 + 2a_{13}x_1x_3 + \cdots + 2a_{n-1,n}x_{n-1}x_n \quad (5)$$

称为二次型.

取 $a_{ji} = a_{ij}$, 则 $2a_{ij}x_i x_j = a_{ij}x_i x_j + a_{ji}x_j x_i$, 于是(5)式可写成

$$f = a_{11}x_1^2 + \cdots + a_{nn}x_n^2 + a_{12}x_1x_2 + \cdots + a_{1n}x_1x_n + a_{21}x_2x_1 + a_{22}x_2^2 + \cdots + a_{2n}x_2x_n + \cdots$$

$$a_{n1}x_nx_1 + a_{n2}x_nx_2 + \cdots + a_{nn}x_n^2 = \sum_{i,j=1}^n a_{ij}x_i x_j. \quad (6)$$

[illegible]

当 a_{ij} 为复数时, f 称为复二次型; 当 a_{ij} 为实数时, f 称为实二次型. 这里, 我们仅讨论实二次型, 所求的线性变换(7)也限于实系数范围.

$$f = x_1(a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \cdots + a_{1n}x_n) + x_2(a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \cdots + a_{2n}x_n) + \cdots$$

[illegible]

$$f = x^T A x, \quad (8)$$

例如, 二次型 $f = x^2 - 3z^2 - 4xy + yz$ 用矩阵记号写出来, 就是

$$f = (x, y, z) \begin{pmatrix} 1 & -2 & 0 \\ -2 & 0 & \frac{1}{2} \\ 0 & \frac{1}{2} & -3 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x \\ y \\ z \end{pmatrix}.$$

任给一个二次型, 就唯一地确定一个对称矩阵; 反之, 任给一个对称矩阵, 也可唯一地确定一个二次型. 这样, 二次型与对称矩阵之间存在一一对应关系. 因此, 我们把对称矩阵 A 叫做二次型 f 的矩阵, 也把 f 叫做对称矩阵 A 的二次型. 对称矩阵 A 的秩就叫做二次型

f 的秩.

记 $C = (c_{ij})$, 把可逆变换(7)记作 $x = Cy$, 代入(8), 有

$$f = x^T A x = (Cy)^T A Cy = y^T (C^T A C) y.$$

定理 9 任给可逆矩阵 C , 令 $B = C^T A C$, 如果 A 为对称矩阵, 则 B 亦为对称矩阵, 且 $R(A) = R(B)$.

证 A 为对称矩阵, 即有 $A^T = A$, 于是 $B^T = (C^T A C)^T = C^T A^T C = C^T A C = B$, 即 B 为对称矩阵.

再证 $R(A) = R(B)$.

因 $B = C^T A C$, 故 $R(B) \leq R(AC) \leq R(A)$;

因 $A = (C^T)^{-1} B C^{-1}$, 故 $R(A) \leq R(B C^{-1}) R(B)$. 于是 $R(A) = R(B)$.

这定理说明经可逆变换 $x = Cy$ 后, 二次型 f 的矩阵由 A 变为 $C^T A C$, 且二次型的秩不变.

要使二次型 f 经可逆变换 $x = Cy$ 变成标准形, 这就是要使

$$y^T C^T A C y = k_1 y_1^2 + k_2 y_2^2 + \cdots + k_n y_n^2 = (y_1, y_2, \cdots, y_n) \begin{pmatrix} k_1 & & & \\ & k_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & k_n \end{pmatrix} \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix},$$

也就是要使 $C^T A C$ 成为对角矩阵. 因此, 我们的主要问题就是: 对于对称矩阵 A , 寻找可逆矩阵 C , 使 $C^T A C$ 为对角矩阵.

定理 10 任给二次型 $f = \sum_{i,j=1}^n a_{ij} x_i x_j (a_{ij} = a_{ji})$, 总有正交变换 $x = Py$, 使 $2f$ 化为标准形

$$f = \lambda_1 y_1^2 + \lambda_2 y_2^2 + \cdots + \lambda_n y_n^2,$$

其中 $\lambda_1, \lambda_2, \cdots, \lambda_n$ 是 f 的矩阵 $A = (a_{ij})$ 的特征值.

例 10 一个正交变换 $x = Py$, 把二次型

$$f = 2x_1x_2 + 2x_1x_3 - 2x_1x_4 - 2x_2x_3 + 2x_2x_4 + 2x_3x_4. \text{ 化为标准形.}$$

3. 本节小结: 二次型的定义, 可逆变换, 把二次型化为标准形的过程

4. 作业: 162 页 11.3), 12.2)

第六节 用配方法化二次型成标准形

一. 教学重点: 拉格朗日配方法

二. 教学难点: 拉格朗日配方法

三. 教学目标: 掌握用拉格朗日配方法把二次型化为标准形

四. 教学过程:

1. 新课讲解

用正交变换化二次型成标准形, 具有几何形状的优点. 如果不限于用正交变换, 那么还可以有多种方法(对应多个可逆的线性变换)把二次型化成标准形. 这里只介绍拉格朗日配方法.

例 11 化二次型 $f = x_1^2 + 2x_2^2 + 5x_3^2 + 2x_1x_2 + 2x_1x_3 + 6x_2x_3$ 成标准形, 并求所用的变换矩阵.

解 由于 f 中含变量 x_1 的平方项, 故把含 x_1 的项归并起来, 配方可得

$$\begin{aligned} f &= x_1^2 + 2x_2^2 + 5x_3^2 + 2x_1x_2 + 2x_1x_3 + 6x_2x_3 \\ &= (x_1 + x_2 + x_3)^2 - x_2^2 - x_3^2 - 2x_2x_3 + 2x_2^2 + 5x_3^2 + 6x_2x_3 \\ &= (x_1 + x_2 + x_3)^2 + x_2^2 + 4x_2x_3 + 4x_3^2, \end{aligned}$$

上式右端除第一项外已不再含 x_1 . 继续配方, 可得 $f = (x_1 + x_2 + x_3)^2 + (x_2 + 2x_3)^2$.

$$\text{令} \quad \begin{cases} y_1 = x_1 + x_2 + x_3 \\ y_2 = x_2 + 2x_3, \\ y_3 = x_3, \end{cases} \quad \text{即} \quad \begin{cases} x_1 = y_1 - y_2 + y_3 \\ x_2 = y_2 - 2y_3, \\ x_3 = y_3, \end{cases}$$

就把 f 化成标准形 $f = y_1^2 + y_2^2$, 所用变换矩阵为 $C = \begin{pmatrix} 1 & -1 & 1 \\ 0 & 1 & -2 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$, ($|C| = 1 \neq 0$).

例 12 二次型 $f = 2x_1x_2 + 2x_1x_3 - 6x_2x_3$ 成标准形, 并求所用的变换矩阵.

解 在 f 中不含平方项. 由于含有 x_1x_2 乘积项, 故令 $\begin{cases} x_1 = y_1 + y_2 \\ x_2 = y_1 - y_2, \\ x_3 = y_3, \end{cases}$

代入可得 $f = 2y_1^2 - 2y_2^2 - 4y_1y_3 + 8y_2y_3$.

再配方, 得 $f = 2(y_1 - y_3)^2 - 2(y_2 - 2y_3)^2 + 6y_3^2$.

$$\text{令 } \begin{cases} z_1 = y_1 - y_3 \\ z_2 = y_2 - 2y_3 \\ z_3 = y_3 \end{cases} \quad \text{即 } \begin{cases} y_1 = z_1 + z_3 \\ y_2 = z_2 + 2z_3 \\ y_3 = z_3 \end{cases}, \text{ 即有 } f = 2z_1^2 - 2z_2^2 + 6z_3^2. \text{ 所用变换矩}$$

$$\text{阵为 } C = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 0 \\ 1 & -1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 2 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 3 \\ 1 & -1 & -1 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}, (|C| = -2 \neq 0).$$

一般地, 任何二次型都可用上面两例的方法找到可逆变换, 把二次型化成标准形. 且由定理 9 知, 标准形中含有的项数就是二次型的秩.

2. 本节小结: 拉格朗日配方法

3. 作业:

第七节 正定二次型

一. **教学重点:** 惯性定理的内容, 正定二次型与负定二次型的定义和性质

二. **教学难点:** 正定二次型与负定二次型的定义和性质

三. **教学目标:** 掌握判断一个二次型是否为正定二次型的方法

四. **教学过程:**

1. 新课讲解

定理 11 (惯性定理) 设有实二次型 $f = x^T A x$, 它的秩为 r , 有两个实的可逆变换

$$x = Cy \text{ 与 } x = Pz,$$

$$\text{使 } f = k_1 y_1^2 + k_2 y_2^2 + \cdots + k_r y_r^2 \quad (k_i \neq 0),$$

$$\text{及 } f = \lambda_1 z_1^2 + \lambda_2 z_2^2 + \cdots + \lambda_r z_r^2 \quad (\lambda_i \neq 0),$$

则 $k_1, \dots, k_r$ 中正数的个数与 $\lambda_1, \dots, \lambda_r$ 中正数的个数相等.

定义 9 设有实二次型 $f(x) = x^T A x$, 如果对所有 $x \neq 0$, 都有 $f(x) > 0$ (显然 $f(0) = 0$),

则称 f 为正定二次型, 并称对称矩阵 A 是正定的; 如果对所有 $x \neq 0$ 都有 $f(x) < 0$, 则称 f 为负定二次型, 并称对称矩阵 A 是负定的.

定理 12 实二次型 $f = x^T A x$ 为正定的充分必要条件是: 它的标准形的 n 个系数全为正.

证 设可逆变换 $x = Cy$ 使 $f(x) = f(Cy) = \sum_{i=1}^n k_i y_i^2$.

先证充分性. 设 $k_i > 0 (i = 1, \dots, n)$. 任给 $x \neq 0$, 则 $y = C^{-1}x \neq 0$, 故 $f(x) = \sum_{i=1}^n k_i y_i^2 > 0$.

再证必要性.用反证法.假设有 $k_s \leq 0$, 则当 $y = e_s$ (单位坐标向量) 时, $f(Ce_s) = k_s \leq 0$.

显然 $Ce_s \neq 0$, 这与 f 为正定相矛盾. 正交证明了 $k_i > 0 (i = 1, \dots, n)$.

推论 对称矩阵 A 为正定的充分必要条件是: A 的特征值全为正.

定理 13 (霍尔维茨定理) 对称矩阵 A 为正定的充分必要条件是: A 的各阶主子式都为正, 即

$$a_{11} > 0, \begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} \end{vmatrix} > 0, \dots, \begin{vmatrix} a_{11} & \cdots & a_{1n} \\ \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & \cdots & a_{nn} \end{vmatrix} > 0;$$

对称矩阵 A 为负定的充分必要条件是: 奇数阶主子式为负, 而偶数阶主子式为正, 即

$$(-1)^r \begin{vmatrix} a_{11} & \cdots & a_{1r} \\ \vdots & & \vdots \\ a_{r1} & \cdots & a_{rr} \end{vmatrix} > 0, (r = 1, 2, \dots, n).$$

例13 判断二次型 $f = -5x^2 - 6y^2 - 4z^2 + 4xy + 4xz$ 的正定性.

解 f 的矩阵为 $A = \begin{pmatrix} -5 & 2 & 2 \\ 2 & -6 & 0 \\ 2 & 0 & -4 \end{pmatrix}$,

$$a_{11} = -5 < 0, \begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} -5 & 2 \\ 2 & -6 \end{vmatrix} = 26 > 0, |A| = -80 < 0,$$

根据定理 13 知 f 为负定.

设 $f(x, y)$ 是二维的正定二次型, 则 $f(x, y) = c (c > 0 \text{ 为常数})$ 的图形是以原点为中心的椭圆. 当把 c 看作任意常数时则是一族椭圆. 这族椭圆随着 $c \rightarrow 0$ 而收缩到原点. 当 f 为三维正定二次型时, $f(x, y, z) = c (c > 0)$ 的图形是一族椭球.

2. 本节小结: 正定二次型与负定二次型的定义和性质.

3. 作业: 163 页 14, 15, 16