

线代知识点总结

郑棋夫

2022 年 10 月 27 日

目录

1 第一章	2
1.1 多项式和数域	2
1.1.1 多项式的根	2
1.1.2 数域的特点	2
1.2 矩阵的概念和运算	2
1.2.1 求和号的重要性质	2
1.2.2 矩阵的概念	2
1.2.3 矩阵的运算	2
1.3 行列式的性质	3
1.4 <i>Laplace</i> 定理	3
1.4.1 定理内容	3
1.4.2 一个经典运用	3
1.5 可逆矩阵	3
1.5.1 定义	3
1.5.2 对角矩阵的逆	3
1.5.3 可逆矩阵的充要条件	4
1.5.4 伴随矩阵求逆	4
1.5.5 一个超级有用的定理	4
1.6 克莱姆法则	4
1.6.1 一道经典题目	4
1.7 分块矩阵	5
1.7.1 定义	5
1.7.2 基本原则	5
1.7.3 分块矩阵的转置	5
1.8 一些好题	5

1 第一章

1.1 多项式和数域

1.1.1 多项式的根

对于复数域上的多项式:

$$p(x) = a_n x^n + a_{n-1} x^{n-1} + \dots + a_1 x + a_0, a_i \in \mathbb{C} (0 \leq i \leq n, i \in \mathbb{Z})$$

$p(x)$ 在复数域上有 n 个根

1.1.2 数域的特点

对四则运算封闭

1.2 矩阵的概念和运算

1.2.1 求和号的重要性质

$$\sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n a_i b_j = \sum_{j=1}^n \sum_{i=1}^n a_i b_j$$

1.2.2 矩阵的概念

$m \times n$ 个数排成的长方形数表, 用圆括号或方括号括起来, 称为矩阵, 如:

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

1.2.3 矩阵的运算

1. 矩阵相等: 对应元素相等

2. 加减法: 同型矩阵

性质: 交换律, 结合律, 存在加法单位元, 存在加法逆元

3. 数乘: 若 $A = (a_{ij})_{m \times n}$, 则 $kA = (ka_{ij})_{m \times n}$

性质: $1 \times A = A$; $k(lA) = (kl)A$; $(k+1)A = kA + 1A$; $k(A+B) = kA + kB$

4. 乘法: 若 $A = (a_{ij})_{n \times p}$, $B = (b_{ij})_{p \times m}$

$$\text{则 } AB = (c_{ij})_{n \times m}, \text{ 其中 } c_{ij} = \sum_{k=1}^p a_{ik} b_{kj}$$

5. 矩阵的转置: 若

$$A = (a_{ij})_{m \times n}, A^T = (a_{ji})_{n \times m}$$

性质:

$$(AB)^T = B^T A^T, (A+B)^T = A^T + B^T, k(A)^T = (kA)^T$$

6. 一种特殊矩阵的幂:

$$\alpha = (a_1, a_2, \dots, a_n), \beta = (b_1, b_2, \dots, b_n), A = \beta^T \alpha$$
$$\text{故 } A^n = (\beta \alpha)^n = \beta^T (\alpha \beta^T)^{n-1} \alpha = |(\alpha \beta)|^{n-1} \beta^T \alpha$$

7. 一个结论: A 是实矩阵, 若对于任意的 $x \in \mathbb{R}^n$, 都有 $x^T A x = 0$, $\Leftrightarrow A$ 是反对称矩阵

1.3 行列式的性质

1. $D = D^T$

2. 互换行列式两行(列), 行列式变号

3. 用行列式中某一行(列)乘一个数加到另一行(列), 值不变

4. 行列式中某一行(列)乘一个非 0 的数, 值不变

特别的, 设 A 为 n 阶方阵, 则 $|kA| = k^n |A|$

1.4 Laplace 定理

1.4.1 定理内容

设在 n 阶行列式 D 中, 取定某 k 行, 则 D 位于这 k 行的所有 k 阶子式与它们各自对应的代数余子式的乘积之和等于行列式 D , 即 $D = N_1 A_1 + N_2 A_2 + \dots + N_t A_t = \sum_{i=1}^t N_i A_i$

特别的, 我们取 k 等于 1 时, 即为行列式按行(列)展开

1.4.2 一个经典运用

$$\begin{vmatrix} X & O \\ A & Y \end{vmatrix} = |X| |Y|$$

1.5 可逆矩阵

1.5.1 定义

A 为 n 阶方阵, 若存在 n 阶方阵 B , 使得 $AB = BA = E$, 则称 A 可逆, 称 B 为 A 的逆矩阵, 记为 A^{-1}

1.5.2 对角矩阵的逆

若对角矩阵

$$\begin{pmatrix} k_1 & 0 & 0 \\ 0 & k_2 & 0 \\ 0 & 0 & k_3 \end{pmatrix}$$

可逆, 则其可逆矩阵为

$$\begin{pmatrix} \frac{1}{k_1} & 0 & 0 \\ 0 & \frac{1}{k_2} & 0 \\ 0 & 0 & \frac{1}{k_3} \end{pmatrix}$$

1.5.3 可逆矩阵的充要条件

A 的逆存在 $\Leftrightarrow |A| \neq 0$

1.5.4 伴随矩阵求逆

若 A 可逆, 则 $A^{-1} = \frac{A^*}{|A|}$

1.5.5 一个超级有用的定理

设 A 为方阵, 且 $f(x) = a_m x^m + a_{m-1} x^{m-1} + \dots + a_1 x + a_0$, 若 $f(A) = 0$, 对任意满足 $f(c) \neq 0$, 则 $(A - cE)$ 可逆, 且 $(A - cE)^{-1} = -\frac{g(A)}{f(c)}$, 其中 $g(x) = \frac{f(x) - f(c)}{x - c}$

证明：由带余除法：

$$f(x) = (x - c)g(x) + f(c)$$

$$f(A) = (A - cE)g(A) + f(c)E = 0$$

由于 $f(c) \neq 0$

故 $(A - cE)$ 可逆, 且 $(A - cE)^{-1} = -\frac{g(X)}{f(c)}$

1.6 克莱姆法则

1.6.1 一道经典题目

$$\text{求} D = \begin{vmatrix} 1 & x_1 & \cdots & x_1^{n-2} & x_1^n \\ 1 & x_2 & \cdots & x_2^{n-2} & x_2^n \\ 1 & x_3 & \cdots & x_3^{n-2} & x_3^n \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \\ 1 & x_n & \cdots & x_n^{n-2} & x_n^n \end{vmatrix} \quad (1)$$

下先提供老师的方法（笔者自己有种奇特的代数方法可见（1.8.1）），考虑线性方程组

[illegible]

由克莱姆法则知 $D = a_n \times V_n$, 其中 V_n 为 n 阶范德蒙行列式

考虑 n 次方程组

$$x^n - a_n x^{n-1} - a_{n-1} x^{n-2} - \cdots a_1 = 0 \quad (2)$$

则 x_i 为方程 (2) 的 n 个根

又由根与系数的关系: $\sum_{i=1}^n x_i = a_n$

故

$$D = \sum_{i=1}^n x_i \times \prod_{1 \leq i < j \leq n} (a_j - a_i)$$

1.7 分块矩阵

1.7.1 定义

将矩阵 A 用若干条纵线和横线分成许多小矩阵，每个小矩阵称为 A 的一个子块，以这些子块为元素的形式上的矩阵称为分块矩阵

1.7.2 基本原则

不管整体，还是局部小块，都必须符合矩阵运算规则

1.7.3 分块矩阵的转置

设

$$A = (A_{ij})_{s \times t} = \begin{pmatrix} A_{11} & A_{12} & \cdots & A_{1t} \\ A_{21} & A_{22} & \cdots & A_{2t} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ A_{s1} & A_{s2} & \cdots & A_{st} \end{pmatrix}_{s \times t}$$

则

$$A^T = (B_{ij})_{t \times s} = (A_{ji}^T)_{t \times s} = \begin{pmatrix} A_{11}^T & A_{21}^T & \cdots & A_{s1}^T \\ A_{12}^T & A_{22}^T & \cdots & A_{s2}^T \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ A_{1t}^T & A_{2t}^T & \cdots & A_{st}^T \end{pmatrix}_{t \times s}$$

1.8 一些好题

1. 我们先介绍1.6.1中笔者的做法我们直接对第 n 列展开

则

$$\begin{aligned} D &= \sum_{i=1}^n x_i^n (-1)^{n+i} \cdot \prod_{\substack{1 \leq j < k \leq n \\ j, k \neq i}} (x_k - x_j) \\ &= \sum_{i=1}^n \prod_{1 \leq j < k \leq n} (x_k - x_j) \cdot \frac{x_i^n}{\prod_{\substack{t=1 \\ t \neq i}}^n (x_i - x_t)} \end{aligned}$$

下证

$$\sum_{i=1}^n \frac{x_i^n}{\prod_{\substack{t=1 \\ t \neq i}}^n (x_i - x_t)} = \sum_{i=1}^n x_i \quad (3)$$

考虑 $f(x) = x^n - \prod_{i=1}^n (x - x_i)$ ，由 *lagrange* 插值公式及 $f(x_i) = x_i^n (\forall i \in \{1, 2, \dots, n\})$

知

$$f(x) = \sum_{i=1}^n \prod_{j \neq i} \frac{x - x_j}{x_i - x_j} x_i^n$$

比较 x^{n-1} 的系数，知 (3) 成立

2. 设 A 为 $m \times n$ 阶矩阵, B 为 $n \times m$ 阶矩阵, 且 $E_m - AB$ 可逆试证: $E_n - BA$ 可逆, 并求其逆矩阵表达式

证明:

$$\begin{aligned}
 & (E_n - BA) \left(E_n + B(E_m - AB)^{-1} A \right) \\
 &= E_n - BA + B(E_m - AB)^{-1} A - BAB(E_m - AB)^{-1} A \\
 &= E_n - BA + B(E - AB)(E_m - AB)^{-1} A \\
 &= E_n - BA + BA \\
 &= E_n
 \end{aligned}$$

$$\text{所以 } (E_n - BA)^{-1} = \left(E_n + B(E_m - AB)^{-1} A \right)$$

事实上, 本题从分块矩阵角度可以很快解决, 将在第二章第三章着重提到。

3. 设 $f(x) = a_1 + a_2x + a_3x^2 + \cdots + a_nx^{n-1}$, 求证

$$\begin{vmatrix} a_1 & a_n & a_{n-1} & \cdots & a_3 & a_2 \\ a_2 & a_1 & a_n & \cdots & a_4 & a_3 \\ a_3 & a_2 & a_1 & \cdots & a_5 & a_4 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \\ a_{n-1} & a_{n-2} & a_{n-3} & \cdots & a_1 & a_n \\ a_n & a_{n-1} & a_{n-2} & \cdots & a_2 & a_1 \end{vmatrix} = \prod_{k=0}^{n-1} f(\omega_k)$$

其中 ω_i 为 n 次单位根

证明:

易知

$$f(\omega) = a_1\omega^0 + a_2\omega^1 + \cdots + a_n\omega^{n-1}$$

$$f(\omega_k) = a_1\omega_k^0 + a_2\omega_k^1 + \cdots + a_n\omega_k^{n-1}$$

$$= (\omega_k^0, \omega_k^1, \cdots, \omega_k^{n-1}) \begin{pmatrix} a_1 \\ a_2 \\ \vdots \\ a_n \end{pmatrix}$$

$$\text{又由于 } a_n\omega_k^0 + a_1\omega_k^1 + \cdots + a_{n-1}\omega_k^{n-1} = \omega_k (a_1\omega_k^0 + a_2\omega_k^1 + \cdots + a_n\omega_k^{n-1})$$

$$= \omega_k (\omega_k^0, \omega_k^1, \cdots, \omega_k^{n-1}) \begin{pmatrix} a_1 \\ a_2 \\ \vdots \\ a_n \end{pmatrix}$$

$$\text{故 } (\omega_k^0, \omega_k^1, \cdots, \omega_k^{n-1}) \begin{pmatrix} a_1 & a_n & a_{n-1} & \cdots & a_3 & a_2 \\ a_2 & a_1 & a_n & \cdots & a_4 & a_3 \\ a_3 & a_2 & a_1 & \cdots & a_5 & a_4 \\ \vdots & \vdots & \vdots & & \vdots & \vdots \\ a_{n-1} & a_{n-2} & a_{n-3} & \cdots & a_1 & a_n \\ a_n & a_{n-1} & a_{n-2} & \cdots & a_2 & a_1 \end{pmatrix}$$

$$= (f(\omega_k) \quad \omega_k^1 f(\omega_k) \quad \cdots \quad \omega_k^{n-1} f(\omega_k))$$

$$= (\omega_k^0, \omega_k^1, \cdots, \omega_k^{n-1}) f(\omega_k)$$

$$\text{所以} \begin{vmatrix} 1 & \omega_1^1 & \cdots & \omega_1^{n-1} \\ 1 & \omega_2^1 & \cdots & \omega_2^{n-1} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ 1 & \omega_n^1 & \cdots & \omega_n^{n-1} \end{vmatrix} \begin{vmatrix} a_1 & a_n & \cdots & a_2 \\ a_2 & a_1 & \cdots & a_3 \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_n & a_{n-1} & \cdots & a_1 \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} 1 & \omega_1^1 & \cdots & \omega_1^{n-1} \\ 1 & \omega_2^1 & \cdots & \omega_2^{n-1} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ 1 & \omega_n^1 & \cdots & \omega_n^{n-1} \end{vmatrix} \prod_{k=0}^{n-1} f(\omega_k)$$

$$\text{即} \begin{vmatrix} a_1 & a_n & \cdots & a_2 \\ a_2 & a_1 & \cdots & a_3 \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_n & a_{n-1} & \cdots & a_1 \end{vmatrix} = \prod_{k=0}^{n-1} f(\omega_k)$$