

# 第十三周习题课

李文桥

2023年12月15日

## 1 伴随矩阵、Cramer 法则与矩阵的秩

回忆: 设  $A \in M_n(\mathbb{R})$ ,  $B \in \mathbb{R}^{m \times n}$ .

1.  $A$  的伴随矩阵  $A^\vee$  定义为:  $(A_{j,i})_{n \times n}$ , 其中  $A_{i,j}$  为  $A$  的第  $i$  行第  $j$  列的代数余子式.
2.  $AA^\vee = |A|E_n$ .
3. 设  $\mathbf{b} \in \mathbb{R}^n$ ,  $\mathbf{x} = (x_1, x_2, \dots, x_n)^t$ , 则线性方程组  $A\mathbf{x} = \mathbf{b}$  的充要条件为  $|A| \neq 0$ , 即  $A$  可逆. 此时  $x_i = \det(\vec{A}_1, \dots, \vec{A}_{i-1}, \mathbf{b}, \vec{A}_{i+1}, \dots, \vec{A}_n) / \det(A)$ .
4. 设  $B \neq O$ , 则以下命题等价:
  - (1)  $\text{rank}(B) = r$ ;
  - (2)  $B$  的所有大于  $r$  阶的子式为零且存在至少一个  $r$  阶子式非零;
  - (3)  $B$  的所有  $r+1$  阶子式为零且存在至少一个  $r$  阶子式非零.

所以  $r$  就是  $A$  的最大非零子式的阶数.

- 习题 1: (a)  $(\lambda A)^\vee = ((\lambda A)_{j,i})_{n \times n} = (\lambda^{n-1} A_{j,i})_{n \times n} = \lambda^{n-1} (A_{j,i})_{n \times n} = \lambda^{n-1} A^\vee$ ;  
 $AA^\vee = |A|E_n$ , 从而  $|A||A^\vee| = |A|^n$ . 若  $|A| \neq 0$ , 则  $|A^\vee| = |A|^{n-1}$ , 若  $|A| = 0$ , 则  $A$  不可逆, 从而  $A^\vee$  不可逆, 即  $|A^\vee| = 0 = |A|$ .
- (b) 当  $A$  满秩时,  $A^\vee$  可逆, 从而  $\text{rank}(A^\vee) = n$ . 当  $\text{rank}(A) < n-1$  时,  $A$  的所有  $n-1$  阶子式均为零, 从而  $A^\vee = O$ , 即  $\text{rank}(A^\vee) = 0$ . 当  $\text{rank}(A) = n-1$  时:  
法一: 由于  $A$  至少含有一个  $n-1$  阶非零子式, 所以  $A^\vee \neq O$ , 从而  $\text{rank}(A^\vee) \geq 1$ . 另一方面,  $|A| = 0$ , 所以  $AA^\vee = O$ . 由 *Sylvester* 不等式知:

$$\text{rank}(A) + \text{rank}(A^\vee) \leq n + \text{rank}(AA^\vee) = n.$$

从而  $\text{rank}(A^\vee) \leq 1$ . 故  $\text{rank}(A^\vee) = 1$ .

法二: 同法一,  $\text{rank}(A^\vee) \geq 1$ . 由于  $AA^\vee = O$ , 故  $A^\vee$  的每一列都是齐次线性方程组  $A\mathbf{x} = \mathbf{0}$  的解. 而由对偶定理, 该方程组的解空间维数为  $n - \text{rank}(A) = 1$ , 所以  $A^\vee$  的列空间维数不超过 1, 即  $\text{rank}(A^\vee) \leq 1$ . 故  $\text{rank}(A^\vee) = 1$ .

习题 2: 当  $A$  可逆时,  $|A| \neq 0$ ,  $A^\vee = |A|A^{-1}$ . 则  $A^\vee$  可逆,  $(A^\vee)^\vee = |A^\vee|(A^\vee)^{-1}$ . 结合习题 1, 我们有:

$$(A^\vee)^\vee = |A|^{n-1}(|A|A^{-1})^{-1} = |A|^{n-2}A.$$

当  $A$  不可逆时,  $|A| = 0$ . 若  $n > 2$ , 则由习题 1,  $\text{rank}(A^\vee) \leq 1 < n - 1$ , 从而  $\text{rank}((A^\vee)^\vee) = 0$ , 故  $(A^\vee)^\vee = O = |A|^{n-2}A$ . 若  $n = 2$ , 则设  $A = \begin{pmatrix} a & b \\ c & d \end{pmatrix}$ , 直接计算:

$$A^\vee = \begin{pmatrix} d & -b \\ -c & a \end{pmatrix}, (A^\vee)^\vee = \begin{pmatrix} a & b \\ c & d \end{pmatrix} = A.$$

习题 3: (a) 设  $x_1, x_2, y_1, y_2 \in \mathbb{R}$  使得  $\begin{pmatrix} a & b \\ c & d \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 & y_1 \\ x_2 & y_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$ , 则

$$\begin{pmatrix} a & b \\ c & d \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} a & b \\ c & d \end{pmatrix} \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix}.$$

用 Cramer 法则解出

$$x_1 = \frac{d}{ad - bc}, x_2 = -\frac{c}{ad - bc}, y_1 = \frac{b}{ad - bc}, y_2 = \frac{a}{ad - bc}.$$

(b) 用待定系数法, 设  $f(x) = a_0 + a_1x + \cdots + a_{n-1}x^{n-1}$ , 其中  $a_0, \cdots, a_{n-1}$  待定. 则

$$a_0 + a_1x_i + \cdots + a_{n-1}x_i^{n-1} = y_i, i = 1, \cdots, n$$

此为关于  $a_0, \cdots, a_{n-1}$  的线性方程组, 系数矩阵为  $A = \begin{pmatrix} 1 & x_1 & \cdots & x_1^{n-1} \\ 1 & x_2 & \cdots & x_2^{n-1} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ 1 & x_n & \cdots & x_n^{n-1} \end{pmatrix}$ .  $|A|$  是 Vandermode 行列式, 由于  $x_i$  互不相同,  $|A| \neq 0$ , 从而该方程组有唯一解. 这说明满足条件的多项式是存在唯一的.

回忆: 设  $A \in \mathbb{R}^{(n-1) \times n}$  满秩, 则齐次线性方程组  $A\mathbf{x} = \mathbf{0}$  的一个非零解为:  $(|A_1|, (-1)|A_2|, \cdots, (-1)^{n-1}|A_n|)^t$ , 其中  $|A_i|$  为  $A$  去掉第  $i$  列后的矩阵.

证明: 设  $A = (a_{i,j})_{(n-1) \times n} = \begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \vdots \\ \alpha_{n-1} \end{pmatrix}$ , 其中  $\alpha_i$  为  $A$  的第  $i$  行. 令  $B_i = \begin{pmatrix} \alpha_i \\ \alpha_1 \\ \vdots \\ \alpha_{n-1} \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^{n \times n}$ , 则  $|B_i| = 0$ . 另

一方面, 若将  $|B_i|$  按第一行展开, 我们有:

$$0 = |B_i| = |A_1|a_{i,1} + (-1)|A_2|a_{i,2} + \cdots + (-1)^{n-1}|A_n|a_{i,n}.$$

注意到上式对任意的  $i = 1, 2, \cdots, n-1$  成立, 这就说明  $(|A_1|, (-1)|A_2|, \cdots, (-1)^{n-1}|A_n|)^t$  为方程组的一个解. 由  $\text{rank}(A) = n-1$  知此为非零解.

习题 4: 注意到该题目与上述回忆的条件基本一致, 我们只需要证明  $\text{rank}(A) = n-1$  即可. 但很容易找到  $A$  的一个  $n-1$  阶子式非零. 所以所求方程组的一个非零解为:

$$(|A_1|, (-1)|A_2|, \cdots, (-1)^{n-1}|A_n|)^t = (-1)^{n-1} \prod_{1 \leq i < j \leq n} (\alpha_j - \alpha_i) \left( \frac{1}{\prod_{k \neq 1} (\alpha_1 - \alpha_k)}, \frac{1}{\prod_{k \neq 2} (\alpha_2 - \alpha_k)}, \cdots, \frac{1}{\prod_{k \neq n} (\alpha_n - \alpha_k)} \right)^t$$

所以该方程组的解空间的一个基底为  $\left( \frac{1}{\prod_{k \neq 1} (\alpha_1 - \alpha_k)}, \frac{1}{\prod_{k \neq 2} (\alpha_2 - \alpha_k)}, \cdots, \frac{1}{\prod_{k \neq n} (\alpha_n - \alpha_k)} \right)^t$ .

补充: 一个  $n$  次的非零多项式至多有  $n$  个根. 从而两个次数不超过  $n$  的多项式在  $n+1$  个取值处相同, 就说明这两个多项式相等.

补充(重要): (摄动法) 我们尝试证明下面一个结论:

**命题 1.1** 设  $A, B \in M_n(\mathbb{R})$ , 则  $(AB)^\vee = B^\vee A^\vee$ .

证明: 若  $A, B$  均可逆, 则  $(AB)^\vee = |AB|(AB)^{-1} = (|B|B^{-1})(|A|A^{-1}) = B^\vee A^\vee$ .

到这里会发现, 不可逆的情形是有些困难的. 我们希望能用可逆的情形“逼近”不可逆的情形.

一般地, 设  $A'(\lambda) = \lambda E_n + A$ ,  $B'(\lambda) = \lambda E_n + B$ ,  $\lambda \in \mathbb{R}$ . 则  $\det(A')$ ,  $\det(B')$  均为  $\lambda$  的多项式, 故只有有限个  $\lambda$  的取值使得  $A'(\lambda), B'(\lambda)$  的行列式为 0, 即不可逆. 也就是说,  $(A'B')^\vee = B'^\vee A'^\vee$  对无穷多个  $\lambda$  成立. 而该等式的每个分量都是关于  $\lambda$  的多项式的等式, 这说明  $(A'B')^\vee = B'^\vee A'^\vee$  对任意的  $\lambda$  恒成立. 特别地,  $(AB)^\vee = B^\vee A^\vee$ .

该问题解决的一个关键点是对不可逆情形的扰动, 将其转化为可逆情形. 将  $n$  阶方阵  $X = (x_{i,j})_{n \times n}$  视为  $\mathbb{R}^{n^2}$  中的一个点, 那么全体不可逆  $n$  阶方阵由方程  $\det(X) = 0$  给出. 直观理解, 这是一个  $\mathbb{R}^{n^2}$  空间中的超曲面, 维数为  $n-1$ . 所以所有可逆矩阵在整个矩阵空间中所占的“体积”为 0, 它们是十分稀少的, 于是我们可以用空间中大量的、稠密的可逆矩阵去“逼近”这些不可逆矩阵, 也就是用曲面外的点逼近曲面上的点. 在上题中, 我们只是选取了一条特殊的道路  $\lambda E_n + A$  去逼近  $A$ , 这是一条经过  $A$  的直线, 直

线上只有有限个点落在曲面上, 其余的均落在曲面外. 实际上, 由  $\det(X) = 0$  决定的曲面是  $\mathbb{R}^{n^2}$  中一个正则子流形, 它局部形状的是十分光滑平坦的.

**例 1.2** 设  $A \in M_n(\mathbb{R})$ ,  $\beta, \gamma \in \mathbb{R}^{n \times 1}$ , 求  $\det \begin{pmatrix} 0 & \beta^t \\ \gamma & A \end{pmatrix}$ .

解: 我们证明  $\det \begin{pmatrix} 0 & \beta^t \\ \gamma & A \end{pmatrix} = -\beta^t A \gamma$ . 若  $A$  可逆, 则:

$$\begin{pmatrix} 1 & \beta^t A^{-1} \\ \mathbf{0} & A \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 0 & \beta^t \\ \gamma & A \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -\beta^t A^{-1} \gamma & \mathbf{0}^t \\ \gamma & A \end{pmatrix}$$

对上式取行列式, 得:  $\det \begin{pmatrix} 0 & \beta^t \\ \gamma & A \end{pmatrix} = -\beta^t A \gamma$ .

若  $A$  不可逆, 则对其对角线进行扰动, 转化为可逆情形即可.

## 2 群

回忆: 1. 二元运算,(封闭性) 同余运算.

2. 半群的定义, 群的定义.

3. 群结构的对称性: 左平移映射, Cayley 定理.

(1) 设  $G$  为一个有限群,  $|G| = n$ . 定义:  $L_g: G \rightarrow G, x \mapsto gx$ . 则  $L_g$  为双射, 从而  $L_g \in T_G$ ;

(2)  $\phi: G \rightarrow T_G, g \mapsto L_g$  是一个单的群同态, 而  $T_G$  同构于  $S_n$ , 从而  $G$  可以被嵌入到  $S_n$  中.

习题 4: 直接计算即可. 只要与 22 互素均可逆.

习题 5: 按半群定义验证即可. 注意验证二元运算的封闭性.

补充: 群的例子.

课上我们已经知道, 一般线性群  $GL_n(\mathbb{R})$  是一个群. 若将其视为  $\mathbb{R}^{n^2}$  的子集, 则它实际上是  $\mathbb{R}^{n^2}$  的正则子流形. 也就是说,  $GL_n(\mathbb{R})$  既有几何结构, 也有群的结构. 这时, 群的对称性就会起作用, 因为左平移  $L_g$  成为一个微分同胚, 这使得所有  $g \in GL_n(\mathbb{R})$  附近的特性与单位元  $E_n$  附近的特性完全一致. 于是只需关注  $E_n$  附近的拓扑结构, 我们就能研究清楚  $GL_n(\mathbb{R})$ . 实际上,  $GL_n(\mathbb{R})$  被称为李群 (*Lie group*), 几何结构上的群结构使得李群有很多优美的性质.

另一个经典例子是椭圆曲线. 如图所示, 任取曲线上两点  $A, B$ , 其连线与曲线的第三个交点关于  $x$  轴的对

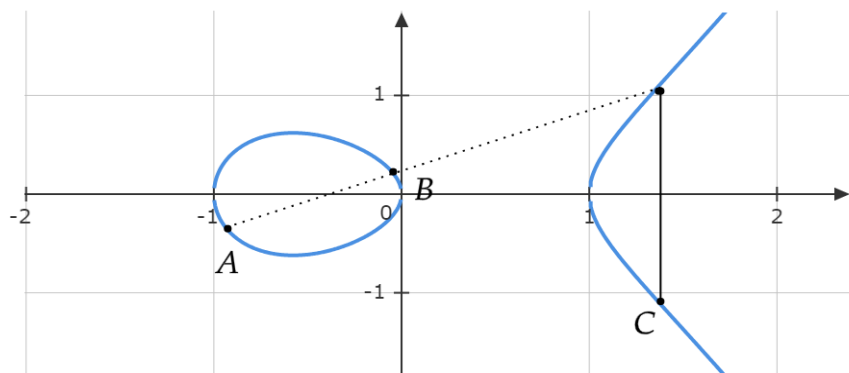


图 1:  $y^2 = x^3 - x$

称点  $C$  定义为  $A + B$ . 显然  $A + B = B + A$ . 我们规定无穷远点为单位元, 与  $x$  轴对称的两点互为逆元, 那么这条曲线上的点关于“+”构成一个群(结合律是可以验证的).

椭圆曲线上的群结构可以用来设计密码. 在曲线上取一个基点  $g$ , 同时取定  $a \in \mathbb{N}^+$ , 记  $\alpha = a \cdot g$ . 只要曲线和数域选取适当, 在已知  $g, \alpha$  的情况下计算  $a$  往往是一个很困难的问题, 这类问题被称为离散对数问题. 设需要秘密传输的信息为  $x$ , 这里  $x$  已转化为曲线上的一点, 公钥(公开的信息)为  $g, \alpha$ , 密钥(保密的信息)为  $a$ . 发送信息者随机选取一个正整数  $k$ (保密), 将信息对  $(y, t)$  发送给接收者, 其中  $y = x + k \cdot \alpha$ ,  $t = k \cdot g$ . 接收者想要得到  $x$ , 只需要计算  $y - a \cdot t$  即可. 因为:

$$y - a \cdot t = x + k \cdot \alpha - ak \cdot g = x + ak \cdot g - ak \cdot g = x.$$

而攻击者想要窃取信息  $x$ , 需要拦截传输的信息对  $(y, t)$ , 从中计算  $x$ . 但由于攻击者不知道密钥  $a$ , 其需要从  $t$  和公开信息  $g$  计算出  $k$ , 进而计算  $x = y - k \cdot \alpha$ . 但这是一个困难问题, 往往需要耗费数月, 那时信息已经失去时效性.