

# 第四次习题课讲义

2018/5/13

## 知识点巩固

### 一、关于最小二乘法：

设  $A$  是  $m \times n$  矩阵，矩阵  $A$  的列空间（也称像空间）

$R(A) = \{Ax: x \in \mathbb{R}^n\}$ ， 所以对于方程组

$Ax = \beta$ ， 由如下两种情形：

(1) 如果  $\beta \in R(A)$ ， 则方程组  $Ax = \beta$  有解，

此时最小二乘解就是方程组  $Ax = \beta$  的解。

(2) 若  $\beta \notin R(A)$ ， 这时方程组  $Ax = \beta$  的最小二乘解

就是寻找  $\hat{x}$  使得  $A\hat{x} \in R(A)$ ， 且  $A\hat{x}$  在  $R(A)$  中最接近于  $\beta$ 。

回忆  $R(A)$ ， 将矩阵  $A$  按列写成分块形式： $A = (\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n)$ ， 那么  $R(A) = L(\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n)$ ， 令  $x = (x_1, x_2, \dots, x_n)^T \in \mathbb{R}^n$ ， 则：

$$Ax = x_1\alpha_1 + x_2\alpha_2 + \dots + x_n\alpha_n \quad (1)$$

这意味着一旦  $\beta \in R(A)$ ， 一定存在  $x \in \mathbb{R}^n$ ， 使得  $Ax = \beta$ 。

如此  $\beta \notin R(A)$ ， 那么就要找到  $\hat{x} \in \mathbb{R}^n$  使得  $(\beta - Ax) \cdot (\beta - Ax)$  最小。

得到的规范方程为： $-2A^T\beta + 2A^TA\hat{x} = 0$

因此  $\hat{x}$  有唯一解的充要条件是  $A$  列满秩 ( $r(A) = n$ ， 此时  $A^TA$  可逆)。

(2)  $\hat{x}$  是方程组  $Ax = \beta$  的唯一最小二乘解的充分

必要条件是  $r(A) = n$ 。

### 二、关于矩阵多项式与特征值多项式

对于  $f(A) = a_0E + a_1A + a_2A^2 + \dots + a_nA^n$ ， 如果  $f(A) = O$ ， 那么  $f(\lambda) = 0$

证明：

$$f(A) = a_0E + a_1A + a_2A^2 + \dots + a_nA^n = O$$

设  $\alpha \neq 0$  为矩阵  $A$  的特征向量， 那么

$$f(A)\alpha = (a_0E + a_1A + a_2A^2 + \dots + a_nA^n)\alpha = 0$$

$$a_0\alpha + a_1A\alpha + a_2A^2\alpha + \dots + a_nA^n\alpha = 0$$

$$a_0\alpha + a_1(\lambda\alpha) + a_2(\lambda^2\alpha) + \dots + a_n(\lambda^n\alpha) = (a_0 + a_1\lambda + a_2\lambda^2 + \dots + a_n\lambda^n)\alpha = 0$$

由于  $\alpha \neq 0$ ， 因此  $a_0 + a_1\lambda + a_2\lambda^2 + \dots + a_n\lambda^n = f(\lambda) = 0$

## 习题攻坚

P218,1

证明向量组  $\eta_1 = (2, -2, 0)^T, \eta_2 = (3, 3, 1)^T, \eta_3 = (1, 1, -6)^T$  是  $\mathbb{R}^3$  的一组正交基，并求  $\alpha = (5, 3, 1)^T$  在这组基下的坐标。

解答：

只求坐标  $x$ 。

$$\alpha = (\eta_1, \eta_2, \eta_3)x$$

$$x = (\eta_1, \eta_2, \eta_3)^{-1}\alpha = \left(\frac{1}{2}, \frac{25}{19}, \frac{1}{19}\right)^T$$

P223,10

设  $A$  是  $m \times n$  矩阵。证明：对任意向量  $\beta \in \mathbb{R}^n$ ，存在唯一的  $\alpha \in R(A^T)$  和  $\gamma \in N(A)$ ，使得  $\beta = \alpha + \gamma$ 。

解答：

本题和下一题的套路：先证明存在性，再证明唯一性。

存在性：

设  $A^T$  的行向量组为  $\alpha_1^T, \alpha_2^T, \dots, \alpha_m^T$ ，其中  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m \in \mathbb{R}^n$ ，此时  $A^T = (\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m)$ 。且有  $R(A^T) = L(\alpha_1^T, \alpha_2^T, \dots, \alpha_m^T)$

又因为  $\gamma \in N(A)$  的充要条件是  $A\gamma = 0$ 。这等价于

$$\alpha_i \cdot \gamma = \alpha_i^T \gamma = 0, i = 1, 2, \dots, m$$

因此对于任意  $\alpha \in R(A^T)$ ，均有  $\alpha \cdot \gamma = 0$ 。所以  $N(A)^\perp = R(A^T)$

取  $\beta$  在子空间  $R(A^T)$  上的投影为  $\alpha$ ，构造  $\gamma = \beta - \alpha$ ，则  $\gamma \in N(A)$ 。存在性得证。

唯一性：

假设分解不唯一，那么有

$$\beta = \alpha_1 + \gamma_1$$

$$\beta = \alpha_2 + \gamma_2$$

于是有  $(\alpha_1 - \alpha_2) + (\gamma_1 - \gamma_2) = 0$ 。因为  $0 \in R(A^T) \cap N(A) = \{0\}$ 。

因此  $(\alpha_1 - \alpha_2) \in R(A^T) \cap N(A) = \{0\}, \alpha_1 = \alpha_2$ ，同理  $\gamma_1 = \gamma_2$ 。分解是唯一的。

P223,11

设  $A$  是  $m \times n$  矩阵， $\beta$  是  $\mathbb{R}^m$  中的向量，且线性方程组  $Ax = \beta$  有解。证明：存在唯一的  $\alpha \in R(A^T) \subset \mathbb{R}^n$ ，使得  $A\alpha = \beta$ 。

解答：

存在性：

因为线性方程组  $Ax = \beta$  有解，于是存在  $\gamma \in \mathbb{R}^n$ ，使得  $A\gamma = \beta$ 。

利用正交分解定理，对  $\gamma$  存在唯一的分解：

$$\gamma = \alpha + \delta$$

其中  $\alpha \in R(A^T), \delta \in N(A)$ 。需要提前证明  $N(A)^\perp = R(A^T)$ 。

于是  $A\gamma = A(\alpha + \delta) = A\alpha + A\delta = A\alpha + 0 = A\alpha$

于是存在  $\alpha \in R(A^T) \subset \mathbb{R}^n$ ，使得  $A\alpha = \beta$ 。

唯一性：

若还存在  $\alpha_1 \in R(A^T) \subset \mathbb{R}^n$ ，使得  $A\alpha_1 = \beta$ 。易知  $\alpha - \alpha_1 \in R(A^T)$

那么  $A(\alpha - \alpha_1) = 0$ ，即  $\alpha - \alpha_1 \in N(A)$

因此  $\alpha - \alpha_1 \in R(A^T) \cap N(A) = \{0\}$

因此  $\alpha - \alpha_1 = 0, \alpha = \alpha_1$ ，唯一性得证。

P227,1 (2)

Schmidt 正交化的计算实在是太麻烦了，而且出错率还很高。此处推荐一个有条理的算法，希望可以让计算过程减少错误，尽快得到答案。

求矩阵列空间 $R(A)$ 的标准正交基:

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 0 \\ -1 & 0 & -2 \\ 2 & -1 & 0 \\ -1 & 1 & -1 \end{bmatrix}$$

解答:

$R(A)$ 是由 $\alpha_1 = (1, -1, 2, -1)^T, \alpha_2 = (1, 0, -1, 1)^T, \alpha_3 = (0, -2, 0, -1)^T$ 生成的子空间。且这三个向量是该空间的一组基。下面进行 Schmidt 正交化:

$$\eta_1^* = (1, -1, 2, -1)^T$$

$$\eta_1^* \cdot \eta_1^* = \|\eta_1^*\|^2 = 7$$

注: 上面是顺便算出来 $\eta_1^* \cdot \eta_1^*$ 的。

由于 $\eta_2^* = \alpha_2 - \frac{\alpha_2 \cdot \eta_1^*}{\eta_1^* \cdot \eta_1^*} \cdot \eta_1^*$ , 为了减少计算中犯错误的可能, 现对该式中每一项单独计算再汇总:

$$\alpha_2 \cdot \eta_1^* = (1, 0, -1, 1)^T \cdot (1, -1, 2, -1)^T = -2$$

因此

$$\eta_2^* = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ -1 \\ 1 \end{bmatrix} - \frac{-2}{7} \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \\ 2 \\ -1 \end{bmatrix} = \frac{1}{7} \begin{bmatrix} 9 \\ -2 \\ -3 \\ 5 \end{bmatrix},$$

$$\eta_2^* \cdot \eta_2^* = \|\eta_2^*\|^2 = \frac{17}{7}$$

此处有个小技巧:  $\eta_2^*$ 中的元素最好写成互质的整数, 方便最后求标准正交基。因为化为单位向量的时候, 可以写成 $\eta_2 = \frac{1}{\sqrt{9^2 + (-2)^2 + (-3)^2 + 5^2}} (9, -2, -3, 5)^T$ , 结果与前面的分数 $\frac{1}{7}$ 无关, 因此写成整数的形式可以减少计算量。

由于 $\eta_3^* = \alpha_3 - \frac{\alpha_3 \cdot \eta_1^*}{\eta_1^* \cdot \eta_1^*} \cdot \eta_1^* - \frac{\alpha_3 \cdot \eta_2^*}{\eta_2^* \cdot \eta_2^*} \cdot \eta_2^*$ , 同样

$$\alpha_3 \cdot \eta_1^* = (0, -2, 0, -1)^T \cdot (1, -1, 2, -1)^T = 3$$

$$\alpha_3 \cdot \eta_2^* = (0, -2, 0, -1)^T \cdot \frac{1}{7} (9, -2, -3, 5)^T = -\frac{1}{7}$$

$$\eta_1^* \cdot \eta_1^* = \|\eta_1^*\|^2 = 7$$

$$\eta_2^* \cdot \eta_2^* = \|\eta_2^*\|^2 = \frac{17}{7}$$

因此

$$\eta_3^* = \begin{bmatrix} 0 \\ -2 \\ 0 \\ -1 \end{bmatrix} - \frac{3}{7} \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \\ 2 \\ -1 \end{bmatrix} - \frac{-\frac{1}{7}}{\frac{17}{7}} \cdot \frac{1}{7} \begin{bmatrix} 9 \\ -2 \\ -3 \\ 5 \end{bmatrix} = -\frac{3}{17} \begin{bmatrix} 2 \\ 9 \\ 5 \\ 3 \end{bmatrix}$$

最后单位化:

$$\eta_1 = \frac{1}{\|\eta_1^*\|} \cdot \eta_1^* = \frac{1}{\sqrt{1^2 + (-1)^2 + 2^2 + (-1)^2}} \cdot (1, -1, 2, -1)^T$$

$$\eta_2 = \frac{1}{\|\eta_2^*\|} \cdot \eta_2^* = \frac{1}{\sqrt{9^2 + (-2)^2 + (-3)^2 + 5^2}} \cdot (9, -2, -3, 5)^T$$

$$\eta_3 = \frac{1}{\|\eta_3^*\|} \cdot \eta_3^* = \frac{1}{\sqrt{2^2 + 9^2 + 5^2 + 3^2}} \cdot (2, 9, 5, 3)^T$$

P228,5

证明 QR 分解是唯一的。

解答:

注意: QR 分解的前提是矩阵 A 是列满秩的!

假设存在两种 QR 分解:

$$A = Q_1 R_1 = Q_2 R_2$$

那么

$$A^T A = (Q_1 R_1)^T Q_1 R_1 = R_1^T (Q_1^T Q_1) R_1 = R_1^T R_1$$

同理可得  $A^T A = R_2^T R_2$

注意: 此处不能用  $AA^T$ , 因为 A 是列满秩, 此时  $A^T A$  可逆, 但是  $AA^T$  不一定可逆。且一定要注意的是  $Q_1^T Q_1 = E$  但是  $Q_1 Q_1^T \neq E$

因此  $A^T A = R_1^T R_1 = R_2^T R_2$

因为  $R_1$  和  $R_2$  都是对角元为正的上三角矩阵, 所以都可逆, 因此  $R_1 = R_2$ , 于是得到  $Q_1 = Q_2$

## 第六章、第七章综合习题

1、n阶矩阵A满足  $(A - aE)(A - bE) = O$ , 其中  $a \neq b$ , 则A可对角化。

解答:

思路: 证明  $r(A - aE) + r(A - bE) = n$ 。

2、A和B是两个n阶矩阵, 如果  $A \sim B$ , 那么  $A^* \sim B^*$ 。

解答:

因为  $A \sim B$ , 那么存在可逆矩阵 P, 使得  $B = P^{-1}AP$ 。

$$\begin{aligned} B^* &= (P^{-1}AP)^* = |P^{-1}AP| (P^{-1}AP)^{-1} = |P^{-1}| |A| |P| (P^{-1}A^{-1}P) \\ &= (|P| |P^{-1}|) (|A| |A^{-1}|) (|P^{-1}| |P|) = P^* A^* (P^{-1})^* = P^* A^* (P^*)^{-1} \end{aligned}$$

因此  $A^* \sim B^*$ 。

3、设A表示元素全为1的n矩阵( $n \geq 2$ ), 设  $f(x) = 1 + x$  是有理数域上的二元多项式, 令  $B = f(A)$ 。

(1)求B的特征值与特征向量

(2)B是否可以对角化?

解答:

(1)

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 1 & \cdots & 1 \\ 1 & 1 & \cdots & 1 \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ 1 & 1 & \cdots & 1 \end{bmatrix}$$
$$|\lambda E - A| = \begin{vmatrix} \lambda - 1 & -1 & \cdots & -1 \\ -1 & \lambda - 1 & \cdots & -1 \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ -1 & -1 & \cdots & \lambda - 1 \end{vmatrix} = \lambda^{n-1}(\lambda - n)$$

因此A的特征值为0 ( $n-1$ 重) 和  $n$ 。  $B = f(A) = E + A$ , 因此它的特征值为1 ( $n-1$ 重) 和  $n+1$ 。

计算  $(E - B)x = -Ax = 0$ , 得到  $n-1$  个线性无关的特征向量:

$$\xi_1 = (1, -1, 0, \dots, 0)^T, \xi_2 = (1, 0, -1, \dots, 0)^T, \dots, \xi_{n-1} = (1, 0, 0, \dots, -1)^T$$

属于1的全部特征向量为  $k_1 \xi_1 + k_2 \xi_2 + \dots + k_{n-1} \xi_{n-1}$ ,  $k_1, k_2, \dots, k_{n-1}$  不全为零。

计算  $((n+1)E - B)x = (nE - A)x = 0$ , 得到特征向量为:

$$\xi_n = (1, 1, \dots, 1)^T$$

(2)

$B$ 可以对角化。令

$$P = \begin{bmatrix} 1 & 1 & \cdots & 1 & 1 \\ -1 & 0 & \cdots & 0 & 1 \\ 0 & -1 & \cdots & 0 & 1 \\ \vdots & \vdots & & \vdots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & -1 & 1 \end{bmatrix}$$

$$P \text{ 可逆, } B = P \begin{bmatrix} 0 & & & & \\ & 0 & & & \\ & & \ddots & & \\ & & & 0 & \\ & & & & n+1 \end{bmatrix} P^{-1}$$

4、证明正交矩阵的实特征值只能为 $\pm 1$ 。(是否为充要条件?)

解答:

设 $Q$ 是 $n$ 阶正交矩阵,  $\lambda$ 是它的任意一个特征值, 设 $\alpha$ 是属于 $\lambda$ 的特征向量。

$$Q\alpha = \lambda\alpha$$

$$(Q\alpha) \cdot (Q\alpha) = (\lambda\alpha) \cdot (\lambda\alpha) = \lambda^2(\alpha \cdot \alpha)$$

$$(Q\alpha) \cdot (Q\alpha) = (Q\alpha)^T(Q\alpha) = \alpha^T Q^T Q \alpha = \alpha^T \alpha = (\alpha \cdot \alpha)$$

因此 $\lambda^2(\alpha \cdot \alpha) = (\alpha \cdot \alpha)$ ,  $\alpha \neq 0 \Rightarrow \lambda^2 = 1 \Rightarrow \lambda = \pm 1$ 。

如果 $\lambda$ 是复数, 那么正交矩阵的复特征值为 $\cos \theta + i \sin \theta, \theta \in \mathbb{R}$

5、 $A$  是实反对称矩阵 $A^T = -A$ , 证明 $E + A$ 可逆, 并且 $(E - A)(E + A)^{-1}$ 是正交阵。

解答:

任意 $0 \neq x \in \mathbb{R}^n$ , 有 $x^T x > 0$ 。

$$\begin{aligned} x^T(E + A)^T(E + A)x &= x^T(E - A)(E + A)x = x^T(E - A^2)x \\ &= x^T x - x^T A^2 x = x^T x + x^T A^T A x > 0 \end{aligned}$$

因此,  $0 \neq x \in \mathbb{R}^n$ ,  $(E + A)x \neq 0$ 。

方程 $(E + A)x = 0$ 只有零解, 于是 $E + A$ 可逆。

设 $Q = (E - A)(E + A)^{-1}$ , 证明 $Q^T Q = E$ 即可。

6、如果 $W$ 是下列方程组

$$\begin{cases} 2x_1 + x_2 + 3x_3 - x_4 = 0 \\ 3x_1 + 2x_2 - 2x_4 = 0 \\ 3x_1 + x_2 + 9x_3 - x_4 = 0 \end{cases}$$

的解空间, 求 $W$ 和 $W^\perp$ , 并求出各自的标准正交基。

解答:

$$\alpha_1 = (-6, 9, 1, 0)^T, \alpha_2 = (0, 1, 0, 1)^T, \beta_1 = \left(\frac{1}{6}, 0, 1, 0\right)^T, \beta_2 = \left(-\frac{3}{2}, -1, 0, 1\right)^T$$

$$W = L(\alpha_1, \alpha_2), W^\perp = L(\beta_1, \beta_2)^T$$

$W$ 的一组标准正交基为 $\frac{1}{\sqrt{2}}(0, 1, 0, 1)^T, \frac{1}{\sqrt{310}}(-12, 9, 2, -9)^T$

$W^\perp$ 的一组标准正交基为 $\frac{1}{\sqrt{37}}(1, 0, 6, 0)^T, \frac{1}{\sqrt{20729}}(-108, -56, 0, 77)^T$

7、证明 Cauchy-Schwarz 不等式:

$$x \cdot y \leq \|x\| \cdot \|y\|$$

解答:

任取 $\lambda \in \mathbb{R}$ ,

$$0 \leq (x - \lambda y) \cdot (x - \lambda y) = \|x\|^2 - 2\lambda(x \cdot y) + \lambda^2\|y\|^2$$

取  $\lambda = \frac{x \cdot y}{\|y\|^2}$ , 那么上面不等式可以化为

$$0 \leq \|x\|^2 - \frac{(x \cdot y)^2}{\|y\|^2}$$

移项可以证明。

8、设  $\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_s$  是  $n$  维欧氏空间  $V$  中一组两两正交的单位向量组, 证明  $\forall \alpha \in V$

$$\sum_{i=1}^s (\alpha, \xi_i)^2 \leq \|\alpha\|^2$$

解答:

将  $\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_s$  扩展为  $V$  的一组标准正交基  $\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_s, \dots, \xi_n$  由教材 P216 的定理 7.5

$$\alpha = (\alpha, \xi_1) \cdot \xi_1 + (\alpha, \xi_2) \cdot \xi_2 + \dots + (\alpha, \xi_n) \cdot \xi_n$$

$$\|\alpha\|^2 = (\alpha, \xi_1)^2 + (\alpha, \xi_2)^2 + \dots + (\alpha, \xi_n)^2$$

$$\sum_{i=1}^s (\alpha, \xi_i)^2 \leq \sum_{i=1}^n (\alpha, \xi_i)^2 = \|\alpha\|^2$$

9、设  $V$  是一  $n$  维欧氏空间,  $\alpha \neq 0$  是  $V$  中一固定向量。

(1) 证明  $V_1 = \{x | x \cdot \alpha = 0, x \in V\}$  是  $V$  的一个子空间;

(2) 证明  $V_1$  的维数是  $n - 1$ 。

解答:

(1)

对于任意  $x, y \in V_1$ , 和实数  $a, b \in \mathbb{R}$ .

$$(ax + by) \cdot \alpha = a(x \cdot \alpha) + b(y \cdot \alpha) = 0$$

因此  $ax + by \in V_1$ ,  $V_1$  是  $V$  的一个子空间。

(2)

因为  $V$  是一  $n$  维欧氏空间, 于是可以构造  $V$  的一组标准正交基为

$$\frac{\alpha}{\|\alpha\|}, \beta_1, \beta_2, \dots, \beta_{n-1}$$

易知  $V_1 = L(\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_{n-1})$ , 因此  $\dim(V_1) = n - 1$ 。