

数值代数习题课讲义 7

游瀚哲

2023 年 12 月 14 日

一、书面作业讲解

1、设其对应的单位特征向量为 α , 有 $A\alpha = \lambda\alpha, \alpha^T A = \lambda\alpha^T$ 从而其亦为左特征向量, 且 $\alpha^T \alpha = 1$, 由条件数定义知为 1。

2、 $A = A^T \Rightarrow \exists \text{orthogonal } P, A = P \text{diag}(\lambda_1, \dots, \lambda_n)$

若 $\exists i, \lambda_i = a_{kk}$, 则已证毕。

否则 $(A - a_{kk}I) = P(J - a_{kk}I)P^T$ 非奇异, $\forall v, \beta = (A - a_{kk}I)v, v = (A - a_{kk}I)^{-1}\beta$

$$1 = \|v\|_2 = \|(A - a_{kk}I)^{-1}\beta\|_2 \leq \|(J - a_{kk}I)^{-1}\|_2 \|\beta\|_2$$

$$v = e_k, \beta = (A - a_{kk}I)v = (a_{k1}, \dots, 0, \dots, a_{kn})^T$$

$$\Rightarrow (\sum_{j=1, j \neq k}^n |a_{jk}|^2)^{1/2} \geq \frac{1}{\|(J - a_{kk}I)^{-1}\|_2} = \min_i |\lambda_i - a_{kk}|$$

3、由于同时正交相似对角化不改变结果, 可不妨设 A 为对角阵。记 $t^{-1} = \|A^{-1}\|_2$ 为最小对角元的倒数, $\|E\|_2 \leq t$ 。

而对非零的 x , 由二范数定义 $x^T A x + x^T E x \geq t x^T x - \|x\|_2^2 \|E\|_2 > t x^T x - (t_2 \|x\|_2^2) = 0$ 。

4、由奇异值分解 $A = P\Sigma Q$ 可知 $A^T A = Q\Sigma^T \Sigma Q$, 由相似不影响特征值与 Q 正交可知 $A^T A$ 的特征值即为 $\Sigma^T \Sigma$ 对角元, 而由于 Σ 对角元非负, $\Sigma^T \Sigma$ 对角位置恰好为 Σ 对应对角元的平方, 从而得证。 $A^T A$ 同理。

5、由习题 4, 利用对称阵条件有 $A^T A = A^2$, 正交相似对角化可知 A^2 特征值为 A 对应特征值的平方,

从而奇异值平方与对应特征值平方相同, 又由奇异值非负可知结论。

6、设奇异值分解 $A = P\Sigma Q$, $\|A\|_2 = \max_{\|x\|=1} \|Ax\|_2 = \max_{y=Q^T x} \|P\Sigma y\|_2 / \|Q^T y\|_2 = \max_y \|\Sigma y\|_2 / \|y\|_2$ 。

Σ 为对角阵可直接算出 $\|A\|_2 = \sigma_1$ ，同理可算出 $\|A^{-1}\|_2 = 1/\sigma_n$ ，因此得证。

7、引理：对于任何 n 的 $k-1$ 元子集 I ，任何 $U \in g_k^n$ 中存在向量 $\mathbf{x} \neq \mathbf{0}$ 使得 $x_i = 0, i \in I$ 。

证明：不妨设 I 为前 $k-1$ 个分量，其余同理。考虑 U 的一组基 $\{\mathbf{x}_i\}$ 排成 $n \times k$ 矩阵，对其上面的 $k-1 \times k$ 矩阵可右乘列变换阵 P 成为上三角阵（多出的一列全为 0），而由基线性无关， P 可逆，右乘 P 后仍然满秩，因此前 $k-1$ 个分量全为 0 的列其余分量不全为 0，从而得证。

类似习题 6 可知不妨设 A 已经是 Σ 形式，非负对角元从大到小排列的对角阵。由引理可知 g_k^n 定存在非零向量使得前 $i-1$ 个分量全为 0，此时 $\|\Sigma u\|_2 \leq \sigma_i$ ，因此对所有子空间取最大值不超过 σ_i ，

对右侧 g_{n-i+1}^n 中一定存在非零向量使得后 $n-i$ 个分量为 0，此时 $\|\Sigma u\|_2 \geq \sigma_i \|u\|_2$ 。

因此对所有子空间取最小值不低于 σ_i ，而取后 $n-i+1$ 个单位向量生成的子空间可以取到 σ_i ，从而第二个等号得证。

$$8、\frac{(x+t)^T A(x+t)}{(x+t)^T(x+t)} = \frac{\lambda x^T x + 2\lambda x^T t + t^T A t}{(x+t)^T(x+t)} = \lambda + \frac{-\lambda t^T t + t^T A t}{(x+t)^T(x+t)} = \lambda + O(\epsilon^2)$$

9、设 T 的对角元为 α_1 到 α_n ，次对角元为 β_1 到 β_n ，可知 $Aq_i = \beta_{i-1}q_{i-1} + \alpha_i q_i + \beta_i q_{i+1}$ ，范围外的下标对应数均为 0。

q_1 选取为单位向量，类似 gram-schmidt 正交化过程，逐步计算满足条件的向量并进行单位化。

10、在算法 7.6.1 的过程中，将每次循环中第一个 v 与 β 累计左乘到左侧的 U 上，第二个累计右乘到右侧的 V 上，即得到 $UAV = B$ 的形式，再分别取转置即可。

11、直接计算可知 α_2 为位移时结果为 $-\frac{\epsilon^3}{(\alpha_1 - \alpha_2)^2 + \epsilon^2} = O(\epsilon^3)$ 。

由 Wilkson 位移性质可知 $T - \mu I$ 不可逆，因此分解出的 QR 中 R 的第二行为 0，从而 RQ 的第二行为 0，可得 $\tilde{T}_{(2,1)}$ 一定为 0。

$$12、由 7.3.4 可知 $\alpha_{qq}^{(k+1)} = \alpha_{qq}^{(k)} - \frac{1}{1+t^2}(-2t\alpha_{pq}^{(k)} + t(1-t^2)\alpha_{pq}^{(k)}) = \alpha_{qq}^{(k)} + t\alpha_{pq}^{(k)}$$$

13、记 $c\alpha_{12} + s\alpha_{22} = -s\alpha_{11}1 + c\alpha_{22}$ ，计算得到 \cos, \sin 。则可以利用此算法将矩阵先化为对称形式，然后使用 Jacobi 方法对角化，对角元取模即为奇异值（可以通过调整符号得到对角元为 1 和 -1 的对角阵）。

14、首先根据习题 13 得到 θ_0 ，然后根据书上对称阵算法得到 θ_2 ，使得 $J(p, q, -\theta_2)AJ(p, q, \theta_2)$ 为对角阵，取 $\theta_1 = \theta_0 - \theta_2$ 即可。

由正交阵性质 $\sum_{ij} \beta_{ij}^2 = \sum_{ij} \alpha_{ij}^2$ ，而 $\alpha_{pp}^2 + \alpha_{qq}^2 + 2\alpha_{pq}^2 = \beta_{pp}^2 + \beta_{qq}^2$ ，直接计算 $E(B), E(A)$ 得

证。

15、首先使用 Householder 变换将矩阵变为 $\min(m, n)$ 阶的方阵，然后使用习题 14 的操作进行旋转，极限为对角阵，再调整符号得到结果。

16、计算得到 $cs(x^T x - y^T y) + (c^2 - s^2)x^T y = 0$ ，即 $(x^T x - y^T y)\sin(2\theta) + 2x^T y\cos(2\theta) = 0$ ，令 $\varphi = 2\theta$ ，则 $c = \cos(\varphi/2)$ ， $s = \sin(\varphi/2)$ 。

17、直接计算可发现如习题 16 操作 p, q 对其他列的影响在平方和中抵消，因此每次操作 p, q 使得和减小了 $(a_p^T a_q)^2$ ，不断选取最大的 $(a_p^T a_q)^2$ ，重复此操作可以最终收敛到相互正交。

18、根据条件可知需要 d_i 满足 $\frac{\gamma_i d_i}{d_{i+1}} = \frac{\beta_i d_{i+1}}{d_i}$ ，由于 $\gamma_i \beta_i > 0$ ，可以取 $d_{i+1} = \sqrt{\frac{\gamma_i d_i^2}{\beta_i}}$ ，不妨设 $d_1 = 1$ ，即可递归构造出 d_i 。

19、(1) 若 $\xi_1 = 0$ ，利用 $\alpha_1 \xi_1 + \beta_2 \xi_2 = \lambda \xi_1$ ，由于不可约性知道 $\beta_2 \neq 0$ ，因此 $\xi_2 = 0$ ，不断代入方程可推出 $x = 0$ ，与矛盾。若 $\xi_n = 0$ ，同理得矛盾，因此得证。

(2) 设左侧为 t_i ，在 $i = 1$ 时记为 1，在 $i = 2$ 时计算可知为 $\lambda - \alpha_1$ ，利用三对角阵的特征多项式的递推式进行归纳，结合 x 为特征向量即可证明。

20、利用定理 7.4.1，不可约对称三对角阵只有单特征值，因此产生 k 重特征值至少需要分为 k 块，即有 $k - 1$ 个为零的次对角元。

21、(a) 根据推论 7.4.1，负定即首个顺序主子式为负且每个顺序主子式都变号，计算验证可得。或将对应的二次型配方可得。

(b) 二分法计算得 $s_4(-2) = 2, s_4(0) = 4$ 可知有两个特征值落在指定范围内。

22、每次计算 $(T - \tilde{\lambda}I)y_k = z_{k-1}$ ，然后令 z_k 为 y_k 模最大分量的归一化。

23、即用二分法求 $B^T B$ 的特征值。

27、充分必要条件的证明：设 $C^* = C \Leftrightarrow A^T - iB^T = A + iB \Leftrightarrow M^T = M$ ，于是充要条件得证。

特征值和特征向量之间的关系：设 M 的特征值为 λ ，对应的特征向量为 $\begin{pmatrix} \alpha \\ \beta \end{pmatrix}^T$ 。

$$M \begin{pmatrix} \alpha \\ \beta \end{pmatrix}^T = \lambda \begin{pmatrix} \alpha \\ \beta \end{pmatrix}^T \Leftrightarrow C \begin{pmatrix} \alpha + \beta i \\ \alpha - \beta i \end{pmatrix} = \lambda \begin{pmatrix} \alpha + \beta i \\ \alpha - \beta i \end{pmatrix}$$

由此可见， C 的特征值和特征向量与 M 的特征值和特征向量存在对应关系。特征向量 $\begin{pmatrix} \alpha \\ \beta \end{pmatrix}^T$ 对应着特征值 λ ，而特征向量 $\begin{pmatrix} \beta \\ -\alpha \end{pmatrix}^T$ 也对应着相同的特征值 λ