矩阵理论 2007 年考试参考答案

一、判断题(40分)(对者打 v, 错者打 x)

1、设 $A,B \in C^{n \times n}$ 的奇异值分别为 $\sigma_1 \ge \sigma_2 \ge \cdots \ge \sigma_n > 0$, $\sigma_1 \ge \sigma_2 \ge \cdots \ge \sigma_n > 0$,

如果
$$\sigma_i > \sigma_i'$$
 $(i = 1, 2, \dots, n)$,则 $\|A^+\|_2 > \|B^+\|_2$. (\times)

$$2$$
、设 $A \in C^{n \times n}$ 为正规矩阵,则矩阵的谱半径 $r(A) = ||A||_2$. (\vee)

3、设 $A \in C^{n \times n}$ 可逆, $B \in C^{n \times n}$,若对算子范数有 $\|A^{-1}\| \cdot \|B\| < 1$,则A + B可逆.

4、设
$$A = \begin{pmatrix} 0 & -a_3 & a_2 \\ a_3 & 0 & -a_1 \\ -a_2 & a_1 & 0 \end{pmatrix}$$
为一非零实矩阵,则 $-(a_1^2 + a_2^2 + a_3^2)^{-1}A$ 为 A 的一个广义逆

6、设
$$A \in C^{n \times n}$$
,且 A 的所有列和都相等,则 $r(A) = \|A\|_{\infty}$. (\times)

7、如果
$$x = (x_1, x_2, \dots, x_n)^T \in C^n$$
,则 $\|x\| = \min_{1 \le i \le n} |x_i|$ 是向量范数. (×)

8、
$$A = \begin{bmatrix} 0 & 0 & 1 & 0 \\ 1 & 4 & 0 & 1 \\ 1 & 0 & 6 & 2 \\ 0 & 1 & 1 & 8 \end{bmatrix}$$
至少有 2 个实特征值. (\vee)

9、设
$$A \in C^{n \times n}$$
,则矩阵范数 $\|A\|_{m_{\infty}}$ 与向量的 1-范数相容. (\vee)

10、设 $A \in C^{n \times n}$ 是不可逆矩阵,则对任一自相容矩阵范数 $\| \mathbf{I} - \mathbf{A} \| \ge 1$,其中I 为单位矩 阵.

二、计算与证明(60分)

1. (10 分)设矩阵 $A \in C^{n \times n}$ 可逆,矩阵范数 $\|\cdot\|$ 是 C^n 上的向量范数 $\|\cdot\|_{v}$ 诱导出的算子范数,

$$\max_{\|x\|_{v}=1} \|L(x)\|_{v} = \|A\| \cdot \|A^{-1}\|.$$

证明: 根据算子范数的定义, 有 $\max_{\|x\|=1} \|L(x)\|=\|A\|$,

$$||A^{-1}|| = \max_{x \neq 0} \frac{||A^{-1}x||}{||x||} \stackrel{y = A^{-1}x}{=} \max_{y \neq 0} \frac{||y||}{||Ay||} = \frac{1}{\min_{y \neq 0} \frac{||Ay||}{||y||}} = \frac{1}{\min_{||y|| = 1} ||Ay||} = \frac{1}{\min_{||y|| = 1} ||L(y)||},$$

结论成立.

2.(10 分) 已知矩阵
$$A = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 1 & 0 \\ 1 & 2 & 1 & 1 \end{pmatrix}, b = \begin{pmatrix} 3 \\ 1 \\ 4 \end{pmatrix},$$

- (1) 求矩阵 A 的最大秩分解;
- (2) 求*A*⁺;
- (3) 用广义逆矩阵方法判断方程组 Ax = b 是否有解?
- (4) 求方程组 Ax = b 的最小范数解或最佳逼近解?(要求指出所求的是哪种解)

解: (1)
$$A = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \\ 1 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 1 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 1 & 0 \end{pmatrix} = BD$$
,

$$(2) B^{+} = (B^{T}B)^{-1}B^{T} = \frac{1}{3} \begin{pmatrix} 2 & -1 & 1 \\ -1 & 2 & 1 \end{pmatrix}, D^{+} = D^{T}(DD^{T})^{-1} = \frac{1}{5} \begin{pmatrix} 2 & -1 \\ 1 & 2 \\ -1 & 3 \\ 2 & -1 \end{pmatrix},$$

$$A^{+} = D^{+}B^{+} = \frac{1}{15} \begin{pmatrix} 5 & -4 & 1\\ 0 & 3 & 3\\ -5 & 7 & 2\\ 5 & -4 & 1 \end{pmatrix},$$

(3)
$$AA^+b=b=\begin{pmatrix}3\\1\\4\end{pmatrix}$$
,方程组 $Ax=b$ 有解;

- (5) 最小范数解: $x_0 = A^+b = (1 \ 1 \ 0 \ 1)^T$.
- 3. (10 分) 设矩阵 $A \in C^{n \times n}$ 为单纯矩阵,证明: A 的特征值都是实数的充分必要条件是存在正定矩阵 $H \in C^{n \times n}$,使得 HA 为 Hermite 矩阵.

证明: (充分性) $Ax = \lambda x(x \neq 0)$, $x^H HAx = \lambda x^H Hx \in R(x^H Hx > 0, x^H HAx \in R)$, $\lambda \in R$.

(必要性) A 为单纯矩阵, 所以 $A = P^{-1}DP$, $D = diag(\lambda_1, \dots, \lambda_n), \lambda_i \in R$,

令 $H = P^H P$,则 $HA = P^H P P^{-1} D P = P^H D P$ 为 Hermite 矩阵.

- 4. (10 分) 设矩阵 $A \in C^{n \times n}$ 为行严格对角占优矩阵, 用 Gerschgorin 圆盘定理证明:
 - (1) 矩阵 A 为可逆矩阵;

(2) 如果矩阵A的所有主对角元均为负数,证明A的所有特征值都有负实部.

证明: (1)A 行严格对角占优
$$\Rightarrow$$
 $R_i = \sum_{j \neq i} |a_{ij}| < |a_{ii}|$

$$\Rightarrow \lambda_i \in \bigcup_{i=1}^n S_i \quad (S_i = \{z \in C : |z - a_{ii}| < |a_{ii}|\}) \Rightarrow 0 \notin S_i \Rightarrow 0 \notin \bigcup_{i=1}^n S_i$$

- $(2)a_{ii} < 0, |\lambda a_{ii}| < |a_{ii}| \Rightarrow A$ 的特征值都有负实部 5. $(10 \ \%)$
- (1) 设矩阵 $A \in C^{m \times n}(m < n)$,且 $AA^H = I_m$,其中 I_m 为单位矩阵,证明 $A^H A$ 酉相似于对角矩阵,并求此对角矩阵。

证明:由于矩阵 A^HA 和 $AA^H=I_m$ 的非零特征值相同,所以矩阵 A^HA 的特征值为 1(m个)和 0(n-m个),同时由于矩阵 A^HA 为 Hermite 矩阵,所以矩阵 A^HA 酉相似于对角矩阵 $D=\begin{pmatrix}I_m&0\\0&0\end{pmatrix}$

(2) 设矩阵 $A \in C_n^{m \times n}$, 证明: $||AA^+||_2 = 1$.

证 明: 令 $B = AA^+ \Rightarrow B^2 = B$. 设 B 的 特 征 值 为 λ , 则 $\lambda^2 = \lambda$, 即 $\lambda = 0,1$. 设 $x \in C^n, x \neq 0 \Rightarrow Ax \neq 0$, 所以有 $B(Ax) = AA^+Ax = 1 \cdot (Ax)$, 即 1 是矩阵 B 的特征值,故 r(B) = 1 , $\Rightarrow ||B||_2 = [r(B^HB)]^{1/2} = r(B) = 1$.

6. (10 分)(1) 设矩阵 $A = (a_{ij})_{n \times n}$, 则

$$||A||_a = n \cdot \max_{i,j} |a_{ij}|$$

是矩阵范数.

(2) 设 $x,y,p,q\in C^n$ 为非零列向量,矩阵 $A=xp^H+yq^H,$ 其中 $x\perp y,p\perp q$,求 $\|A\|_{m_2}$.

解: (1)
$$A \neq 0 \Rightarrow a_{ij}$$
不全为零 $\Rightarrow ||A||_a = n \cdot \max_{i,j} |a_{ij}| > 0$;

$$\|kA\|_a = n \cdot \max_{i,j} |ka_{ij}| = k |n \cdot \max_{i,j} |a_{ij}| = k ||A\|_a;$$

$$||A+B||_a = n \cdot \max_{i,j} |a_{ij} + b_{ij}| \le n \cdot \max_{i,j} |a_{ij}| + n \cdot \max_{i,j} |b_{ij}| = ||A||_a + ||B||_a$$

(2) $A = xp^H + yq^H$, $\not\exists + x \perp y$, $p \perp q \Rightarrow$

$$A^{H}A = (xp^{H} + yq^{H})^{H}(xp^{H} + yq^{H}) = ||x||_{2}^{2} pp^{H} + ||y||_{2}^{2} qq^{H} \Rightarrow$$

 $||x||_2^2 ||q||_2^2$ 的特征向量.

又因为
$$rank(A^{H}A) = rank(A) \le 2 \Rightarrow rank(A^{H}A) = rank(A) = 2 \Rightarrow$$

 $\|x\|_2^2\|p\|_2^2,\|x\|_2^2\|q\|_2^2$ 为 A^HA 全部非零特征值

所以
$$||A||_{m_2}^2 = \sum_{i=1}^n \lambda_i(A^H A) = ||x||_2^2 ||p||_2^2 + ||x||_2^2 ||q||_2^2 \Rightarrow ||A||_{m_2} = \sqrt{||x||_2^2 ||p||_2^2 + ||x||_2^2 ||q||_2^2}$$