

上海科技大学 2019 年攻读硕士学位研究生
招生考试试题

科目代码：992

科目名称：数值代数

考生须知：

1. 本试卷满分为 150 分，全部考试时间总计 180 分钟。
 2. 所有答案必须写在答题纸上，写在试题纸上或草稿纸上均无效。
-

一、考虑矩阵

$$A = \begin{bmatrix} 3 & 1 & -2 & -1 \\ 2 & -2 & 2 & 3 \\ 1 & 5 & -4 & -1 \\ 6 & 2 & 0 & 2 \end{bmatrix}$$

1. 找出一个单位下三角阵 $L \in \mathbb{R}^{4 \times 4}$ 和一个上三角阵 $U \in \mathbb{R}^{4 \times 4}$ ，使得 $A = LU$ 。（8 分）
2. 使用题 1 中获得的 LU 分解（即三角分解），求解线性方程组 $Ax = y$ ，其中 $y = [0 \ 0 \ 1 \ 0]^T$ 。（8 分）
3. 求 A 的行列式。（4 分）
4. 题 1 获得的 $L \in \mathbb{R}^{4 \times 4}$ 和 $U \in \mathbb{R}^{4 \times 4}$ 是否是唯一满足 $A = LU$ 的单位下三角阵和上三角阵？为什么？（5 分）
5. 是否存在一个 A 的 Cholesky 分解？如果你认为存在，求出该 Cholesky 分解；如果你认为不存在，请说明理由。（5 分）

二、考虑矩阵 $A \in \mathbb{R}^{m \times n}$ ， $m \geq n$ 。假设 A 共有 k 个非零的奇异值 $\sigma_1 \geq \sigma_2 \geq \dots \geq \sigma_k$ ， $1 \leq k \leq n$ ，并且令

$$\Sigma = \begin{bmatrix} \sigma_1 & & & \\ & \sigma_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & \sigma_k \end{bmatrix} \in \mathbb{R}^{k \times k}$$

为对角元是 $\sigma_1, \sigma_2, \dots, \sigma_k$ 的对角阵。

1. 证明存在 $U \in \mathbb{R}^{m \times k}$ 和 $V \in \mathbb{R}^{n \times k}$ 满足 $U^T U = I$ 和 $V^T V = I$ （ I 表示单位矩阵），

使得 $A = U\Sigma V^T$ 。另外, 这样的 U 和 V 是否一定唯一? 为什么? (10 分)

2. 证明上述 V 的每一列均为 $A^T A$ 的一个特征向量。另外, 找出其对应的特征值。(6 分)

3. 令 $y \in \mathbb{R}^n$ 并假设 A 的秩为 n 。用上述 U, V, Σ 以及 y 来表示线性方程组 $Ax = y$ 的最小二乘解。(7 分)

4. 现在考虑 $m = n = k$ 的情况。证明 A 关于 2 范数的条件数

$$\kappa_2(A) = \|A\|_2 \cdot \|A^{-1}\|_2 = \frac{\sigma_1}{\sigma_k}$$

(7 分)

三、假设我们获得了 m 组数据 (s_i, g_i) , $i = 1, 2, \dots, m$, $s_i \in \mathbb{R}$, $g_i \in \mathbb{R}$, 并希望找到

$x_1, x_2, \dots, x_n \in \mathbb{R}$, $1 < n \ll m$ 使得 $\sum_{i=1}^m (x_n s_i^{n-1} + x_{n-1} s_i^{n-2} + \dots + x_2 s_i + x_1 - g_i)^2$ 最小。已知上述问题可以表达成一个最小二乘问题 $\min_{x \in \mathbb{R}^n} \|Ax - b\|_2$, 其中 $x = [x_1 \ \dots \ x_n]^T \in \mathbb{R}^n$ 。

1. 用 (s_i, g_i) , $i = 1, 2, \dots, m$ 表示出最小二乘问题中的矩阵 $A \in \mathbb{R}^{m \times n}$ 和向量 $b \in \mathbb{R}^m$ 。(8 分)

2. 上述最小二乘问题的最小二乘解是否一定唯一? 如果是, 请阐述理由; 否则请提供数据 (s_i, g_i) , $i = 1, 2, \dots, m$ 需要满足的条件, 以使最小二乘解唯一。(7 分)

3. 现假设该最小二乘问题具有唯一的最小二乘解。我们对 A 进行 QR 分解, 得到

$$A = Q \begin{bmatrix} R \\ 0 \end{bmatrix}$$

其中 $Q = [q_1 \ \dots \ q_m] \in \mathbb{R}^{m \times m}$ 是正交矩阵, $R \in \mathbb{R}^{n \times n}$ 是上三角阵。证明 R 为满秩。另外, 用 $q_1, \dots, q_m \in \mathbb{R}^m$, R 以及 b 来表示该最小二乘解。(10 分)

4. 继续假设该最小二乘问题具有唯一的最小二乘解。写出采用最速下降法解决该最小二乘问题的算法形式。方便起见, 算法可直接使用 A 和 b 进行表示。(10 分)

四、考虑采用共轭梯度法求解线性方程组 $Ax = b$, 其中 $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ 为对称正定矩阵, $b \in \mathbb{R}^n$ 。令 $x^* \in \mathbb{R}^n$ 为该线性方程组的解。已知共轭梯度法可表达成以下形式:

$$x_{k+1} = x_k + \alpha_k d_k, \quad k = 0, 1, 2, \dots$$

其中 $\alpha_k \in \mathbb{R}$ 为步长, $d_k \in \mathbb{R}^n$ 为搜索方向, $x_k \in \mathbb{R}^n$ 为 k 次迭代后对于 x^* 的估计值。

已知共轭梯度法的搜索方向满足 $\text{span}\{d_0, \dots, d_k\} = \text{span}\{r_0, Ar_0, A^2r_0, \dots, A^k r_0\}$,

其中 $r_0 = b - Ax_0$ 。

1. 证明对于所有的 $k \geq 1$,

$$b - Ax_k \in r_0 + A \cdot \text{span}\{r_0, Ar_0, A^2r_0, \dots, A^{k-1}r_0\}$$

(7 分)

2. 已知共轭梯度法产生的序列 $\{x_k\}$ 满足

$$\sqrt{(x_k - x^*)^T A (x_k - x^*)} \leq 2 \left(\frac{\sqrt{\kappa_2(A)} - 1}{\sqrt{\kappa_2(A)} + 1} \right)^k \sqrt{(x_0 - x^*)^T A (x_0 - x^*)}, \quad k = 0, 1, 2, \dots$$

其中 $\kappa_2(A) = \|A\|_2 \cdot \|A^{-1}\|_2$ 为 A 关于 2 范数的条件数。根据上面的不等式给出 $\{x_k\}$ 关于 1 范数的收敛速度, 即找出 $C > 0$ 和 $q \in (0, 1)$, 使得

$$\|x_k - x^*\|_1 \leq Cq^k \|x_0 - x^*\|_1, \quad k = 0, 1, 2, \dots$$

(10 分)

3. 令 $k \geq 2$ 。假设存在 $z \in x_0 + \text{span}\{r_0, Ar_0, A^2r_0, \dots, A^{k-1}r_0\}$ 使得不等式 $\frac{1}{2}z^T Az - b^T z \leq \frac{1}{2}x^T Ax - b^T x$ 对于所有的 $x \in x_0 + \text{span}\{r_0, Ar_0, A^2r_0, \dots, A^{k-1}r_0\}$ 都成立。找出 z 和共轭梯度法产生的 x_k 之间的关系。(5 分)

4. 现在令

$$A = \begin{bmatrix} 2 & 1 \\ 1 & 2 \end{bmatrix}, \quad b = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix}$$

并且让共轭梯度法的初始值 $x_0 = [0 \ 0]^T$ 。求出共轭梯度法每次迭代产生的步长和搜索方向。(8 分)

五、考虑采用具有如下形式的单步线性定常迭代法求解线性方程组 $Ax = b$, 其中 $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ 为非奇异, $b \in \mathbb{R}^n$:

$$x_{k+1} = Mx_k + g, \quad k = 0, 1, 2, \dots$$

其中 $M \in \mathbb{R}^{n \times n}$, $g \in \mathbb{R}^n$, $x_k \in \mathbb{R}^n$ 。

1. 证明如果 $\max_{1 \leq j \leq n} \sum_{i=1}^n |M_{ij}| < 1$, 其中 $M_{ij} \in \mathbb{R}$ 为矩阵 M 第 i 行第 j 列的元素, 那么上述单步线性定常迭代法产生的序列 $\{x_k\}$ 收敛。(5 分)

2. 现假设 $n = 5$ 。把上述单步线性定常迭代法中的 M 分别取为 $M_1 \in \mathbb{R}^{5 \times 5}$ 和 $M_2 \in \mathbb{R}^{5 \times 5}$, 且已知 M_1 有两个复数特征值 $\frac{1}{2} + \frac{1}{2}j$, $\frac{1}{2} - \frac{1}{2}j$ 和三个实数特征值 $\frac{3}{4}$,

$\frac{1}{10}$, $\frac{1}{10}$, M_2 有两个复数特征值 $\frac{1}{3} + \frac{1}{3}j$, $\frac{1}{3} - \frac{1}{3}j$ 和三个实数特征值 $\frac{3}{4}$, $\frac{1}{5}$, $\frac{1}{5}$ 。那么这两个单步线性定常迭代法各自产生的序列 $\{x_k\}$ 是否收敛? 为什么? (8 分)

3. 如果采用幂法求解题 2 中 M_1 和 M_2 的谱半径, 那么哪个矩阵对应的幂法收敛速度更快? 为什么? (4 分)

4. 假设 $A = \begin{bmatrix} 3 & 1 \\ 2 & 4 \end{bmatrix}$, $b = \begin{bmatrix} 5 \\ 2 \end{bmatrix}$ 。如果选择 $M = \begin{bmatrix} \frac{1}{2} & \frac{2}{3} \\ \frac{1}{3} & \frac{1}{4} \end{bmatrix}$, 是否能够让上述单步线性定

常迭代法收敛到 $Ax = b$ 的解? 如果能够实现, 选择一个合适的 g ; 如果不能实现, 请说明原因。(8 分)