

# 数值线代の题库二

by 23 大数据 miracle

1. 证明:  $x \in \mathcal{X}_{LS}$  当且仅当

$$A^T Ax = A^T b$$

2. 证明 QR 分解定理, 即设  $A \in \mathbb{R}^{m \times n}$  ( $m \geq n$ ), 则  $A$  有 QR 分解:

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

其中  $Q \in \mathbb{R}^{m \times m}$  是正交矩阵,  $R \in \mathbb{R}^{n \times n}$  是具有非负对角元的上三角阵; 而且当  $m = n$  且  $A$  非奇异时, 上述分解是唯一的.

3. 假设  $x$  和  $y$  是  $\mathbb{R}^n$  中的两个单位向量. 给出一种使用 Givens 变换的算法, 计算一个正交矩阵  $Q$ , 使得  $Qx = y$ .
4. 设  $x$  和  $y$  是  $\mathbb{R}^n$  中的两个非零向量. 给出一种算法来确定一个 Householder 变换  $H$ , 使得  $Hx = \alpha y$ , 其中  $\alpha \in \mathbb{R}$ .
5. 设  $A \in \mathbb{R}^{m \times n}$ , 且存在  $X \in \mathbb{R}^{n \times m}$  使得对于每一个  $b \in \mathbb{R}^m$ ,  $x = Xb$  均极小化  $\|Ax - b\|_2$ . 证明:  $AXA = A$  和  $(AX)^T = AX$ .

6. 利用等式

$$\|A(x + \alpha w) - b\|_2^2 = \|Ax - b\|_2^2 + 2\alpha w^T A^T (Ax - b) + \alpha^2 \|Aw\|_2^2$$

证明: 如果  $x \in \mathcal{X}_{LS}$ , 那么  $A^T Ax = A^T b$ .

7. 若迭代矩阵  $M$  的范数  $\|M\| = q < 1$ , 则迭代法  $x_k = Mx_{k-1} + g$  所产生的近似解  $x_k$  与准确解  $x_*$  的误差有如下估计式:

$$\|x_k - x_*\| \leq \frac{q^k}{1 - q} \|x_1 - x_0\|, \quad \|x_k - x_*\| \leq \frac{q}{1 - q} \|x_{k-1} - x_k\|$$

8. 若线性方程组  $Ax = b$  的系数矩阵  $A$  对称, 而且其对角元  $a_{ii} > 0$  ( $i = 1, \dots, n$ ), 则 Jacobi 迭代法收敛的充分必要条件是  $A$  和  $2D - A$  都正定.
9. 若矩阵  $A$  是严格对角占优的或不可约对角占优的, 则  $A$  非奇异且则 Jacobi 迭代法和 G-S 迭代法都收敛.
10. 设  $B \in \mathbb{R}^{n \times n}$  满足  $\rho(B) = 0$ . 证明对于任意的  $g, x_0 \in \mathbb{R}^n$ , 迭代格式  $x^{(k+1)} = Bx^{(k)} + g$ ,  $k = 0, 1, 2, \dots$  最多迭代  $n$  次就可以得到方程组  $x = Bx + g$  的精确解.

11. 设  $A$  是具有正对角元素的非奇异对称矩阵. 证明: 若求解方程组  $Ax = b$  的 G-S 迭代法对任意初始近似皆收敛, 则  $A$  必定是正定的.

12. 若存在对称正定矩阵  $P$ , 使得

$$B = P - H^T P H$$

为对称正定矩阵, 求证: 迭代法

$$x_{k+1} = Hx_k + b, \quad k = 0, 1, 2, \dots$$

收敛.

13. 证明: 若系数矩阵  $A$  是严格对角占优的或不可约对角占优的, 且松弛因子  $\omega \in (0, 1)$ , 则 SOR 迭代法收敛.

14. 证明: 若  $A$  为具有正对角元的实对称矩阵, 则 JOR 方法收敛的充分必要条件是  $A$  与  $2\omega^{-1}D - A$  均为正定对称矩阵. 其中, JOR 迭代为

$$x_{k+1} = x_k - \omega D^{-1}(Ax_k - b)$$

或者

$$x_{k+1} = (I - \omega D^{-1}A)x_k + \omega D^{-1}b$$

15. 设  $x_k$  由最速下降法产生, 证明:

$$\phi(x_k) \leq \left[1 - \frac{1}{\kappa_2(A)}\right] \phi(x_{k-1})$$

其中  $\kappa_2(A) = \|A\|_2 \|A^{-1}\|_2$ .

16. 证明: 当最速下降法在有限步求得极小值时, 最后一步迭代的下降方向必是  $A$  的一个特征向量.

17.  $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$  对称正定,  $p_1, \dots, p_k \in \mathbb{R}^n$  满足  $p_i^T A p_j = 0, i \neq j$ . 证明  $p_1, \dots, p_k$  线性无关.

18. 设  $A$  是一个只有  $k$  个互不相同特征值的  $n \times n$  实对称矩阵,  $r$  是任一  $n$  维实向量. 证明: 子空间  $\text{span}\{r, Ar, \dots, A^{n-1}r\}$  的维数至多是  $k$ .

19. 证明: 如果系数矩阵  $A$  至多有  $l$  个互不相同的特征值, 则共轭梯度法至多  $l$  步就可得到方程组  $Ax = b$  的精确解.

20. 证明: 用共轭梯度法求得的  $x_k$  有如下的误差估计:

$$\|x_k - x_*\|_2 \leq 2\sqrt{\kappa_2} \left( \frac{\sqrt{\kappa_2} - 1}{\sqrt{\kappa_2} + 1} \right)^k \|x_0 - x_*\|_2$$

其中  $\kappa_2 = \kappa_2(A) = \|A\|_2 \|A^{-1}\|_2$ .

21. 设  $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$  是对称正定的,  $\mathcal{X}$  是  $\mathbb{R}^n$  的一个  $k$  维子空间. 证明:  $x_k \in \mathcal{X}$  满足

$$\|x_k - A^{-1}b\|_A = \min_{x \in \mathcal{X}} \|x - A^{-1}b\|_A$$

的充分必要条件是

$$r_k = b - Ax_k$$

垂直于子空间  $\mathcal{X}$ , 其中  $b \in \mathbb{R}^n$  是任意给定的.