

最后一次作业

李钦 2024312371

li-q24@mails.tsinghua.edu.cn

Problem 1. 《数值分析基础 (第二版) (关治, 陆金甫)》P133 第四章 16.

设 $a > 0$, 证明迭代公式

$$x_{k+1} = \frac{x_k(x_k^2 + 3a)}{3x_k^2 + a}$$

产生的序列 $\{x_k\}$ 三阶收敛到 \sqrt{a} .

Solution. 首先, 我们验证迭代公式的不动点:

$$\varphi(\sqrt{a}) = \frac{\sqrt{a}(\sqrt{a}^2 + 3a)}{3\sqrt{a}^2 + a} = \sqrt{a}$$

接下来, 求导并验证导数在不动点处的值:

$$\varphi'(x) = \frac{(3x^2 + 3a)(3x^2 + a) - (x^3 + 3ax)(6x)}{(3x^2 + a)^2} = \frac{3(a - x^2)^2}{(a + 3x^2)^2}$$

代入 $x = \sqrt{a}$:

$$\varphi'(\sqrt{a}) = \frac{3(a - a)^2}{(a + 3a)^2} = 0$$

再求二阶导数并验证:

$$\varphi''(x) = \frac{48ax(x^2 - a)}{(a + 3x^2)^3}$$

代入 $x = \sqrt{a}$:

$$\varphi''(\sqrt{a}) = \frac{48a\sqrt{a}(a - a)}{(a + 3a)^3} = 0$$

最后, 求三阶导数并验证:

$$\varphi'''(x) = \frac{48a(3x^2 - a)(3x^2 + a)^3 - 48a(x^3 - ax) \cdot 18x(3x^2 + a)^2}{(3x^2 + a)^6} = -\frac{48a(a^2 - 18ax + 9x^4)}{(a + 3x^2)^4}$$

代入 $x = \sqrt{a}$:

$$\varphi'''(\sqrt{a}) = -\frac{48a(a^2 - 18a\sqrt{a} + 9a^2)}{(a + 3a)^4} \neq 0$$

根据迭代收敛的阶数理论, 如果 $\varphi(l) = l$, $\varphi'(l) = 0$, $\varphi''(l) = 0$, $\varphi'''(l) \neq 0$, 那么迭代是三阶收敛的. 因此, 序列 $\{x_k\}$ 三阶收敛到 \sqrt{a} .

Problem 2. 《数值分析基础 (第二版) (关治, 陆金甫)》P133 第四章 18.

设 $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$, $\det\{A\} \neq 0$. $\mathbb{R}^{n \times n}$ 中矩阵序列 $\{X_k\}$ 满足:

$$X_{k+1} = X_k + X_k(I - AX_k), \quad k = 0, 1, \dots$$

试证明:

- (1) 令 $E_k = I - AX_k$, 则 $E_{k+1} = E_k^2$.
- (2) 若 $\|I - AX_0\| < 1$, 则 $\{X_k\}$ 收敛到 A^{-1} .
- (3) 将向量序列收敛阶的概念推广到矩阵序列, 说明上述求 A^{-1} 的迭代法至少二阶收敛.

Solution.

(1) 定义 $E_k = I - AX_k$, 则有:

$$E_{k+1} = I - AX_{k+1} = I - A(X_k + X_k(I - AX_k)) = I - AX_k - AX_k(I - AX_k)$$

化简得:

$$E_{k+1} = E_k - AX_k E_k = E_k - (I - E_k)E_k = E_k^2$$

因此, $E_{k+1} = E_k^2$.

(2) 若 $\|I - AX_0\| < 1$, 即 $\|E_0\| < 1$, 则根据 (1) 的结果, 有:

$$E_k = E_0^{2^k}$$

因此:

$$\|E_k\| \leq \|E_0\|^{2^k}$$

考虑 $X_k - A^{-1}$:

$$X_k - A^{-1} = A^{-1}(AX_k - I) = A^{-1}E_k$$

所以:

$$\|X_k - A^{-1}\| \leq \|A^{-1}\| \|E_k\| \leq \|A^{-1}\| \|E_0\|^{2^k}$$

当 $k \rightarrow \infty$ 时, $\|E_0\|^{2^k} \rightarrow 0$, 因为 $\|E_0\| < 1$. 因此, $\{X_k\}$ 收敛到 A^{-1} .

(3) 将向量序列收敛阶的概念推广到矩阵序列, 若存在常数 C 使得:

$$\|X_{k+1} - A^{-1}\| \leq C \|X_k - A^{-1}\|^2$$

则称该迭代法至少二阶收敛. 根据 (2), 有:

$$X_k - A^{-1} = -A^{-1}E_{k-1}^2$$

因此:

$$\|X_k - A^{-1}\| \leq \|A^{-1}\| \|E_{k-1}\|^2 \leq \|A^{-1}\| (\|E_0\|^{2^{k-1}})^2 = \|A^{-1}\| \|E_0\|^{2^k}$$

这表明每一步的误差大约是前一步误差的平方, 故该迭代法至少二阶收敛.

Problem 3. 《数值分析基础 (第二版) (关治, 陆金甫)》P133 第四章 13.

- (1) 为求 $f(x) = 0$ 的根, 用迭代函数 $\varphi(x) = x + f(x)$ 的迭代法不一定收敛. 对此用 Steffensen 加速方法, 试写出迭代公式.
- (2) 设 f 有连续的二阶导数, $f(x^*) = 0$, $f'(x^*) \neq 0$, 研究迭代法

$$x_{k+1} = x_k - \frac{[f(x_k)]^2}{f(x_k + f(x_k)) - f(x_k)}, \quad k = 0, 1, \dots$$

的收敛性和收敛阶.

Solution.

(1) 给定迭代函数 $\varphi(x) = x + f(x)$, Steffensen 加速公式为:

$$f(x)x_{k+1} = x_k - \frac{[f(x_k)]^2}{f(x_k + f(x_k)) - f(x_k)}$$

(2) 由 Steffensen 迭代公式, 有

$$\varphi(x) = x - \frac{[f(x)]^2}{f(x+f(x)) - f(x)}$$

对 $f(x+f(x))$ 进行泰勒展开, 得

$$f(x+f(x)) = f(x) + f'(x)f(x) + \frac{1}{2}f''(\xi)[f(x)]^2$$

其中, ξ 是 x 和 $x+f(x)$ 之间的一个值. 于是, 有

$$g(x) = \frac{f(x+f(x)) - f(x)}{f(x)} = \frac{f'(x)f(x) + \frac{1}{2}f''(\xi)[f(x)]^2}{f(x)} = f'(x) + \frac{1}{2}f''(\xi)f(x)$$

进而,

$$\varphi(x) = x - \frac{[f(x)]^2}{f(x+f(x)) - f(x)} = x - \frac{f(x)}{f'(x) + \frac{1}{2}f''(\xi)f(x)}$$

因此,

$$\begin{aligned} \frac{\varphi(x) - \varphi(x^*)}{x - x^*} &= \frac{x - \frac{f(x)}{f'(x) + \frac{1}{2}f''(\xi)f(x)} - x^*}{x - x^*} \\ &= \frac{x - x^* - \frac{f(x)}{f'(x) + \frac{1}{2}f''(\xi)f(x)}}{x - x^*} \\ &= 1 - \frac{f(x) - f(x^*)}{x - x^*} \frac{1}{f'(x) - \frac{1}{2}f''(\xi)f(x)} \end{aligned}$$

所以,

$$\varphi'(x^*) = \lim_{x \rightarrow x^*} \frac{\varphi(x) - \varphi(x^*)}{x - x^*} = 1 - f'(x^*) \frac{1}{f'(x^*)} = 0$$

因为 $f'(x^*) \neq 0$, 所以, Steffensen 方法至少是二阶收敛的.

Problem 4. 《数值分析基础 (第二版) (关治, 陆金甫)》P99 第三章 13.

对于 $A = \begin{bmatrix} 1 & -a \\ -a & 1 \end{bmatrix}$, 写出解方程组 $Ax = b$ 的 J 迭代法和 SOR 迭代法的迭代矩阵 B_J 和 \mathcal{L}_ω , 并求 $\rho(\mathcal{L}_\omega)$ 和最优松弛因子 ω_b .

Solution.

Jacobi 迭代法 Jacobi 迭代法的迭代矩阵 B_J 为:

$$B_J = -D^{-1}(L + U)$$

其中, D 是 A 的对角线部分, L 是 A 的下三角部分, U 是 A 的上三角部分.

$$D = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}, \quad L = \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ -a & 0 \end{bmatrix}, \quad U = \begin{bmatrix} 0 & -a \\ 0 & 0 \end{bmatrix}$$

因此,

$$B_J = \begin{bmatrix} 0 & a \\ a & 0 \end{bmatrix}$$

SOR 迭代法 SOR 迭代法的迭代矩阵 \mathcal{L}_ω 为:

$$\mathcal{L}_\omega = (D - \omega L)^{-1}((1 - \omega)D + \omega U)$$

首先计算 $D - \omega L$ 和 $(1 - \omega)D + \omega U$:

$$D - \omega L = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ \omega a & 1 \end{bmatrix}, \quad (1 - \omega)D + \omega U = \begin{bmatrix} 1 - \omega & -\omega a \\ 0 & 1 - \omega \end{bmatrix}$$

然后求逆矩阵:

$$(D - \omega L)^{-1} = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ -\omega a & 1 \end{bmatrix}$$

最后, 迭代矩阵 \mathcal{L}_ω 为:

$$\mathcal{L}_\omega = \begin{bmatrix} 1 - \omega & -\omega a \\ -\omega a(1 - \omega) & \omega^2 a^2 + (1 - \omega) \end{bmatrix}$$

谱半径和最优松弛因子 Jacobi 迭代法的谱半径 $\rho(B_J)$ 为:

$$\rho(B_J) = |a|$$

SOR 迭代法的谱半径 $\rho(\mathcal{L}_\omega)$ 为:

$$\rho(\mathcal{L}_\omega) = \frac{1}{2} \left[2(1 - \omega) + \omega^2 a^2 + \omega |a| \sqrt{4(1 - \omega) + \omega^2 a^2} \right]$$

最优松弛因子 ω_b 为:

$$\omega_b = \frac{2}{1 + \sqrt{1 - a^2}}$$

Problem 5. 《数值分析基础 (第二版) (关治, 陆金甫)》P98 第三章 6.

对于方程组 $Ax = b$, 试证明:

- (1) 若 A 严格对角占优, 则 J 法收敛 (这是定理 2.1 的一部分).
- (2) 若 A “列严格对角占优”, 即

$$|a_{jj}| > \sum_{i \neq j} |a_{ij}|, \quad j = 1, 2, \dots, n,$$

则 J 法收敛.

Solution.

- (1) Jacobi 迭代矩阵为 $B_J = -D^{-1}(L + U)$, 其中 D 是 A 的对角线部分, L 是下三角部分, U 是上三角部分. 假设 B_J 有一个特征值 λ 且 $|\lambda| \geq 1$, 则有 $\det(D - \lambda^{-1}(L + U)) = 0$. 由于 A 严格对角占优, $D - \lambda^{-1}(L + U)$ 也是严格对角占优的, 因此其行列式不为零, 矛盾. 因此, 所有特征值满足 $|\lambda| < 1$, 即 $\rho(B_J) < 1$, Jacobi 迭代法收敛.
- (2) 同样假设 B_J 有一个特征值 λ 且 $|\lambda| \geq 1$, 则 $\det(D - \lambda^{-1}(L + U)) = 0$. 由于 A 列严格对角占优, $D - \lambda^{-1}(L + U)$ 也是列严格对角占优的, 其转置是行严格对角占优的, 因此行列式不为零, 矛盾. 因此, 所有特征值满足 $|\lambda| < 1$, 即 $\rho(B_J) < 1$, Jacobi 迭代法收敛.

Problem 6. 《数值分析基础 (第二版) (关治, 陆金甫)》P98 第三章 8.

分析方程组

$$\begin{bmatrix} 1 & a & 0 \\ a & 1 & a \\ 0 & a & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} b_1 \\ b_2 \\ b_3 \end{bmatrix}$$

J 迭代法和 GS 迭代法的收敛性.

Solution. \mathbf{A} 对称, 对角元素都大于零. 顺序主子式 $\Delta_1 = 1$, $\Delta_2 = 1 - a^2$, $\Delta_3 = 1 - 2a^2$. \mathbf{A} 正定的充分必要条件是 $\Delta_2 > 0$, $\Delta_3 > 0$. 这等价于 $a \in \left(-\frac{1}{\sqrt{2}}, \frac{1}{\sqrt{2}}\right)$. 根据定理 2.3 和定理 2.4, GS 法收敛的充分必要条件是 $a \in \left(-\frac{1}{\sqrt{2}}, \frac{1}{\sqrt{2}}\right)$.

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

其顺序主子式 $\Delta_1 = 1$, $\Delta_2 = 1 - a^2$, $\Delta_3 = 1 - 2a^2$. 可得 $2\mathbf{D} - \mathbf{A}$ 正定的充分必要条件是 $a \in \left(-\frac{1}{\sqrt{2}}, \frac{1}{\sqrt{2}}\right)$. 根据定理 2.2, J 法收敛的充分必要条件是

$$a \in \left(-\frac{1}{\sqrt{2}}, \frac{1}{\sqrt{2}}\right) \cap \left(-\frac{1}{\sqrt{2}}, \frac{1}{\sqrt{2}}\right)$$

即 $a \in \left(-\frac{1}{\sqrt{2}}, \frac{1}{\sqrt{2}}\right)$.

Problem 7. 《数值分析基础 (第二版) (关治, 陆金甫)》P67 第二章 4.

设 $\mathbf{A} \in \mathbb{R}^{n \times n}$, $\mathbf{A} = [a_{ij}]$, $a_{11} \neq 0$. 方程组 $\mathbf{A}\mathbf{x} = \mathbf{b}$ 经一步 Gauss 消去变换为 $\mathbf{A}^{(2)}\mathbf{X} = \mathbf{b}^{(2)}$, 其中

$$\mathbf{A}^{(2)} = \begin{bmatrix} a_{11} & \boldsymbol{\alpha}_1^T \\ \mathbf{0} & \mathbf{A}_2 \end{bmatrix}, \quad \mathbf{A}_2 = \begin{bmatrix} a_{22}^{(2)} & \cdots & a_{2n}^{(2)} \\ \vdots & & \vdots \\ a_{n2}^{(2)} & \cdots & a_{nn}^{(2)} \end{bmatrix}.$$

试证明

- (1) 若 \mathbf{A} 对称正定, 则 \mathbf{A}_2 也对称正定.
- (2) 若 \mathbf{A} 严格对角占优, 则 \mathbf{A}_2 也严格对角占优.

Solution.

- (1) 若 \mathbf{A} 对称正定, 则 \mathbf{A} 的所有顺序主子式大于零, 且 \mathbf{A} 可以表示为 $\mathbf{A} = \begin{bmatrix} a_{11} & \boldsymbol{\alpha}_1^T \\ \boldsymbol{\alpha}_1 & \mathbf{A}_1 \end{bmatrix}$, 其中 \mathbf{A}_1 是 $(n-1) \times (n-1)$ 子矩阵. 根据 Schur 补的性质, $\mathbf{A}_2 = \mathbf{A}_1 - \frac{\boldsymbol{\alpha}_1 \boldsymbol{\alpha}_1^T}{a_{11}}$ 也是对称正定的. 对于任意非零向量 $\mathbf{y} \in \mathbb{R}^{n-1}$, 有

$$\mathbf{y}^T \mathbf{A}_2 \mathbf{y} = \mathbf{y}^T \mathbf{A}_1 \mathbf{y} - \frac{(\boldsymbol{\alpha}_1^T \mathbf{y})^2}{a_{11}}.$$

由于 \mathbf{A} 是对称正定的, 对于任意非零向量 $\begin{bmatrix} x_1 \\ \mathbf{y} \end{bmatrix}$, 有

$$x_1^2 a_{11} + 2x_1 \mathbf{y}^T \boldsymbol{\alpha}_1 + \mathbf{y}^T \mathbf{A}_1 \mathbf{y} > 0.$$

选择 $x_1 = -\frac{\mathbf{y}^T \boldsymbol{\alpha}_1}{a_{11}}$, 则

$$\left(-\frac{\mathbf{y}^T \boldsymbol{\alpha}_1}{a_{11}}\right)^2 a_{11} + 2\left(-\frac{\mathbf{y}^T \boldsymbol{\alpha}_1}{a_{11}}\right) \mathbf{y}^T \boldsymbol{\alpha}_1 + \mathbf{y}^T \mathbf{A}_1 \mathbf{y} > 0$$

化简得

$$\mathbf{y}^T \mathbf{A}_2 \mathbf{y} > 0$$

因此 \mathbf{A}_2 是对称正定的.

(2) 根据高斯消元的定义, $a_{ij}^{(2)} = a_{ij} - \frac{a_{i1}}{a_{11}} a_{1j}$, 其中 i, j 从 2 到 n . 我们通过以下不等式推导来证明:

$$\sum_{\substack{j=2 \\ j \neq i}}^n |a_{ij}^{(2)}| \leq \sum_{\substack{j=2 \\ j \neq i}}^n |a_{ij}| + \frac{|a_{i1}|}{|a_{11}|} \sum_{\substack{j=2 \\ j \neq i}}^n |a_{1j}|$$

利用 \mathbf{A} 的严格对角占优性, 有:

$$\sum_{j=2}^n |a_{1j}| < |a_{11}|$$

因此:

$$\sum_{\substack{j=2 \\ j \neq i}}^n |a_{1j}| < |a_{11}| - |a_{1i}|$$

代入上式:

$$\sum_{\substack{j=2 \\ j \neq i}}^n |a_{ij}^{(2)}| < |a_{ii}| - |a_{i1}| + \frac{|a_{i1}|}{|a_{11}|} (|a_{11}| - |a_{1i}|)$$

进一步化简:

$$\sum_{\substack{j=2 \\ j \neq i}}^n |a_{ij}^{(2)}| < |a_{ii}| - \frac{|a_{i1}|}{|a_{11}|} |a_{1i}|$$

而:

$$\left| a_{ii} - \frac{a_{i1}}{a_{11}} a_{1i} \right| \geq |a_{ii}| - \frac{|a_{i1}|}{|a_{11}|} |a_{1i}|$$

因此:

$$\sum_{\substack{j=2 \\ j \neq i}}^n |a_{ij}^{(2)}| < \left| a_{ii} - \frac{a_{i1}}{a_{11}} a_{1i} \right| = |a_{ii}^{(2)}|$$

这证明了 \mathbf{A}_2 也是严格对角占优的.

Problem 8. 《数值分析基础 (第二版) (关治, 陆金甫)》P132 第四章 5.

设 $f \in C^1(\mathbb{R})$, 满足 $f(x^*) = 0$, $0 < m \leq f'(x) \leq M$. 试证明迭代法

$$x_{k+1} = x_k - \lambda f(x_k)$$

产生的序列 $\{x_k\}$ 对任意的 $x_0 \in \mathbb{R}$ 及 $\lambda \in (0, \frac{2}{M})$ 均收敛到 x^* .

Solution. 首先, 我们考虑迭代公式 $x_{k+1} = x_k - \lambda f(x_k)$, 将其写成不动点迭代形式 $x_{k+1} = \varphi(x_k)$, 其中 $\varphi(x) = x - \lambda f(x)$. 接下来, 计算 $\varphi(x)$ 的导数:

$$\varphi'(x) = 1 - \lambda f'(x)$$

由于 $f'(x)$ 在区间 $[m, M]$ 上, 因此 $\varphi'(x)$ 的取值范围为 $[1 - \lambda M, 1 - \lambda m]$. 为了确保迭代法的收敛性, 我们需要 $|\varphi'(x)| < 1$. 我们考虑 $\varphi'(x)$ 的绝对值的最大值:

$$L = \max\{|1 - \lambda m|, |1 - \lambda M|\}$$

我们需要 $L < 1$, 即:

$$|1 - \lambda m| < 1 \quad \text{和} \quad |1 - \lambda M| < 1$$

对于 $|1 - \lambda m| < 1$, 有:

$$-1 < 1 - \lambda m < 1 \implies \lambda m < 2 \implies \lambda < \frac{2}{m}$$

对于 $|1 - \lambda M| < 1$, 有:

$$-1 < 1 - \lambda M < 1 \implies \lambda M < 2 \implies \lambda < \frac{2}{M}$$

由于 $m \leq M$, 因此 $\frac{2}{m} \geq \frac{2}{M}$, 所以更严格的条件是 $\lambda < \frac{2}{M}$. 因此, 当 $\lambda \in (0, \frac{2}{M})$ 时, $|\varphi'(x)| < 1$, 即迭代法是压缩映射. 根据 Banach 不动点定理, 序列 $\{x_k\}$ 将收敛到唯一的不动点 x^* , 即对于任意 $x_0 \in \mathbb{R}$ 和 $\lambda \in (0, \frac{2}{M})$, 序列 $\{x_k\}$ 均收敛到 x^* . 综上所述, 迭代法 $x_{k+1} = x_k - \lambda f(x_k)$ 在给定条件下收敛到 x^* .