

计算方法 作业 4

刘彦铭 ID: 122033910081

Last Edited: 2022 年 11 月 14 日

李庆杨等, 数值分析, 第 5 版, 华中科大, P.217, 1,2,3,4,5(1),7,8,9,11,12,13,14,15,16,18,19

1. 习题 1

$$A = \begin{bmatrix} 5 & 2 & 1 \\ -1 & 4 & 2 \\ 2 & -3 & 10 \end{bmatrix}, b = [-12, 20, 3]^\top, Ax = b. \text{ Jacobi 迭代: } x \leftarrow Bx + f, \text{ 其中}$$

$$B = D^{-1}(L + U) = \begin{bmatrix} 0 & -0.4 & -0.2 \\ 0.25 & 0 & -0.5 \\ -0.2 & 0.3 & 0 \end{bmatrix}, f = D^{-1}b = \begin{bmatrix} -2.4 \\ 5 \\ 0.3 \end{bmatrix}.$$

Gauss-Seidel 迭代: $x \leftarrow Gx + g$, 其中

$$G = (D - L)^{-1}U = \begin{bmatrix} 0 & -0.4 & -0.2 \\ 0 & -0.1 & -0.55 \\ 0 & 0.05 & -0.125 \end{bmatrix}, g = (D - L)^{-1}b = \begin{bmatrix} -2.4 \\ 4.4 \\ 2.1 \end{bmatrix}.$$

(1) 计算得到 $\rho(B) = 0.506 < 1, \rho(G) = 0.200 < 1$, 所以 Jacobi 迭代和 Gauss-Seidel 迭代在本例中都是收敛的。

(2) 两种迭代方法都能得到 $x = \begin{bmatrix} -4.0000 \\ 3.0000 \\ 2.0000 \end{bmatrix}$ 的解

2. 习题 2

$A = \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 2 & 0 \end{bmatrix}$ 是幂零矩阵, $A^k = 0, \forall k \geq 2$. 所以 $\forall k \geq 2, I + A + A^2 + \cdots + A^k = I + A$, 该级数收敛

3. 习题 3

不妨设 A 为 n 阶方阵, $m = \max_{ij} |A_{ij}|$, 下用数学归纳法证明: $\max_{ij} |(A^k)_{ij}| \leq n^{k-1}m^k$.

(1) $k = 1$ 时显然成立;

(2) $\forall 1 \leq i, j \leq n, |(A^{k+1})_{ij}| = |\sum_k (A^k)_{ik} A_{kj}| \leq n \cdot (n^{k-1}m^k \cdot m) = n^k m^{k+1}$

所以存在常数 $N = \lceil 2nm \rceil$, 当 $k > N$ 时, $\max_{ij} |(A^k/k!)_{ij}| \leq \frac{n^{N-1}m^N}{N!} \cdot \left(\frac{1}{2}\right)^{k-N}$, 从而有

$\lim_{k \rightarrow \infty} \max_{ij} |(A^k/k!)_{ij}| = 0$. 由于 $|P|_\infty \leq n \cdot \max_{ij} |P_{ij}|, \forall P \in \mathbb{R}^{n \times n}$, 所以 $\lim_{k \rightarrow \infty} |A^k/k!|_\infty = 0$, 即该序列收敛于零。

4. 习题 4

写作矩阵形式 $\begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} \leftarrow \begin{bmatrix} & -a_{12}/a_{11} \\ -a_{21}/a_{22} & \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} b_1/a_{11} \\ b_2/a_{22} \end{bmatrix} = Bx + f$

收敛当且仅当 $\rho(B) < 1$. 考虑到 $\det(xI - B) = x^2 - (a_{12}a_{21})/(a_{11}a_{22})$, 故 $\rho(B) = \sqrt{|a_{12}a_{21}|/|a_{11}a_{22}|}$. 由此得收敛的充要条件是 $\left| \frac{a_{12}a_{21}}{a_{11}a_{22}} \right| < 1$.

5. 习题 5(1)

Jacobi 迭代: $D^{-1}(L + U) = \begin{bmatrix} 0 & -0.4 & -0.4 \\ -0.4 & 0 & -0.8 \\ -0.4 & -0.8 & 0 \end{bmatrix}$, $\rho(D^{-1}(L + U)) = 1.093 > 1$, 故不收敛;

Gauss-Seidel 迭代: $(D - L)^{-1}U = \begin{bmatrix} 0 & -0.4 & -0.4 \\ 0 & 0.16 & -0.64 \\ 0 & 0.032 & 0.672 \end{bmatrix}$, $\rho((D - L)^{-1}U) = 0.628 < 1$, 故收敛.

6. 习题 7

$Ax = b$, 其中 A 对称正定. Jacobi 迭代有 $x^{(k+1)} = Bx^{(k)} + f$ 其中 $B = D^{-1}(L + U) = I - D^{-1}A$. 若 λ 是 $D^{-1}A$ 的特征值, 那么 $1 - \lambda$ 是 $B = I - D^{-1}A$ 的特征值. 就 5(1) 中的例子而言, A 是对称正定矩阵, $D^{-1}A$ 的一个特征值为 2.093, 故 -1.093 是 B 的一个特征值, 从而 $\rho(B) \geq 1.093 > 1$, 迭代不收敛.

7. 习题 8

$Ax = b$, $A = \begin{bmatrix} 1 & 0 & -0.25 & -0.25 \\ 0 & 1 & -0.25 & -0.25 \\ -0.25 & -0.25 & 1 & 0 \\ -0.25 & -0.25 & 0 & 1 \end{bmatrix}$, $b = \begin{bmatrix} 0.5 \\ 0.5 \\ 0.5 \\ 0.5 \end{bmatrix}$,

(1) Jacobi 迭代: $x \leftarrow B_0x + f$, $B_0 = \begin{bmatrix} 0 & 0 & 0.25 & 0.25 \\ 0 & 0 & 0.25 & 0.25 \\ 0.25 & 0.25 & 0 & 0 \\ 0.25 & 0.25 & 0 & 0 \end{bmatrix}$, $f = \begin{bmatrix} 0.5 \\ 0.5 \\ 0.5 \\ 0.5 \end{bmatrix}$. 计算得到 $\det(xI - B_0) = x^2(x^2 - 1/4)$, 故 $\rho(B_0) = 1/2 < 1$.

(2) Gauss-Seidel 迭代: $B_0 = (D - L)^{-1}U$, $B_0 = \begin{bmatrix} 0 & 0 & 0.25 & 0.25 \\ 0 & 0 & 0.25 & 0.25 \\ 0 & 0 & 0.125 & 0.125 \\ 0 & 0 & 0.125 & 0.125 \end{bmatrix}$. 计算得到 $\det(xI - B_0) = x^3(x - 1/4)$, 故 $\rho(B_0) = 1/4 < 1$.

(3) 由 (1) (2) 知, 改方程组的 Jacobi 迭代与 Gauss-Seidel 迭代都收敛.

8. 习题 9

矩阵形式的迭代公式 $x \leftarrow (D - \omega L)^{-1}((1 - \omega)D + \omega U)x + \omega(D - \omega L)^{-1}b$.

取 $x_0 = [0, 0, 0]^T$, 编程计算可得: 解为 $x = [0.50000, 1.00000, -0.50000]$. 当 ω 取 1.03, 1, 1.1 时, 达到题设精度要求的迭代次数分别为 5, 6, 6 次.

9. 习题 11

整理得到迭代公式 $x \leftarrow (I - \omega A)x + \omega b$, 迭代收敛当且仅当 $\rho(I - \omega A) < 1$.

由于 A 对称正定, 故存在正交矩阵 Q 使得 $A = Q\Lambda Q^\top$, 其中 $\Lambda = \text{diag}(\lambda_1, \dots, \lambda_n)$, λ_i 是矩阵 A 的特征值, 且均为正实数。故 $I - \omega A = QQ^\top - \omega Q\Lambda Q^\top = Q(I - \omega\Lambda)Q^\top$. 所以对于 $I - \omega A$ 的任意特征值 γ , 存在 A 的特征值 λ , 使得 $\gamma = 1 - \omega\lambda$. 当 $0 < \omega < 2/\beta$, $0 < \alpha \leq \lambda(A) \leq \beta$ 时有 $-1 < 1 - \omega\beta \leq \gamma = 1 - \omega\lambda \leq 1 - \alpha\omega < 1$, 此时 $\rho(I - \omega A) < 1$.

10. 习题 12

(1) 根据 Gauss-Seidel 迭代的公式有: $x_i^{(k+1)} = \frac{1}{a_{ii}} \cdot \left(-\sum_{j<i} a_{ij}x_j^{(k+1)} - \sum_{j>i} a_{ij}x_j^{(k)} + b_i \right)$, 所以

$$x_i^{(k+1)} = \frac{1}{a_{ii}} \cdot \left(-\sum_{j<i} a_{ij}x_j^{(k+1)} - \sum_{j\geq i} a_{ij}x_j^{(k)} + a_{ii}x_i^{(k)} + b_i \right) = x_i^{(k)} + r_i^{(k+1)}/a_{ii}.$$

(2) 根据题中定义有 $r_i^{(k+1)} = b_i - \sum_{j<i} a_{ij}x_j^{(k+1)} - \sum_{j\geq i} a_{ij}x_j^{(k)} = \sum_j a_{ij}x_j^* - \sum_{j<i} a_{ij}x_j^{(k+1)} - \sum_{j\geq i} a_{ij}x_j^{(k)} = \sum_{j<i} a_{ij}\epsilon_j^{(k+1)} + \sum_{j\geq i} a_{ij}\epsilon_j^{(k)}$, 其中 $\epsilon^{(k)} := x^* - x^{(k)}$. (题目中定义的符号应该反了)。由 (1) 有 $\epsilon_i^{(k+1)} = x_i^* - x_i^{(k+1)} = x_i^* - x_i^{(k)} - r_i^{(k+1)}/a_{ii} = \epsilon_i^{(k)} - r_i^{(k+1)}/a_{ii}$.

(3) 为避免繁琐的上标, 这里用 r 表示 $r^{(k+1)}$, 用 ϵ, ϵ' 分别表示 $\epsilon^{(k)}, \epsilon^{(k+1)}$. 由于 A 对称, 故而 $A = D - L - U = D - L - L^\top$. 将 (2) 中结论写作向量形式, 有 $\begin{cases} \epsilon' = \epsilon - D^{-1}r \\ r = -L\epsilon' + D\epsilon - L^\top\epsilon \end{cases}$, 消去 ϵ' 整理得到 $A\epsilon = (I - LD^{-1})r = (D - L)D^{-1}r$. 于是有

$$\begin{aligned} Q(\epsilon') - Q(\epsilon) &= (\epsilon - D^{-1}r)^\top A(\epsilon - D^{-1}r) - \epsilon^\top A\epsilon \\ &= -2r^\top D^{-1}A\epsilon + r^\top D^{-1}AD^{-1}r \\ &= -2r^\top D^{-1}(D - L)D^{-1}r + r^\top D^{-1}(D - L - L^\top)D^{-1}r \\ &= r^\top D^{-1}(-D + L - L^\top)D^{-1}r \\ &= -r^\top D^{-1}r + r^\top D^{-1}LD^{-1}r - r^\top D^{-1}L^\top D^{-1}r \end{aligned}$$

注意到 $r^\top D^{-1}LD^{-1}r \in \mathbb{R}^{1 \times 1}$, 所以 $r^\top D^{-1}LD^{-1}r = (r^\top D^{-1}LD^{-1}r)^\top = r^\top D^{-1}L^\top D^{-1}r$. 所以有

$$Q(\epsilon') - Q(\epsilon) = -r^\top D^{-1}r = -\sum_{j=1}^n \frac{\left(r_j^{(k+1)}\right)^2}{a_{jj}}.$$

(4) (或许应当限定 A 是对称矩阵?)

根据 (3) 有 $\forall k, Q(\epsilon^{(k+1)}) \leq Q(\epsilon^{(k)})$, 所以 $\forall k, Q(\epsilon^{(0)}) \geq Q(\epsilon^{(k)})$.

对于任意的 $y \in \mathbb{R}^{n \times 1}$, 取 $x_0 = y$ 为初始值, 利用 Gauss-Seidel 迭代解方程 $Ax = 0$. 由于 A 非奇异, 所以有理论上的唯一解 $x^* = 0$. 由于对于任意初始值都收敛, 所以当取定 $x_0 = y$ 时, 迭代收敛于 $x^* = 0$. 所以 $y^\top Ay = (x_0 - x^*)^\top A(x_0 - x^*) = Q(\epsilon^{(0)}) \geq \lim_{k \rightarrow \infty} Q(\epsilon^{(k)}) = 0$. 可以验证当且仅当 $x_0 = y = 0$ 时取得等号, 所以 A 正定。

11. 习题 13

写作矩阵形式: $\begin{bmatrix} A & B \\ B & A \end{bmatrix} \begin{bmatrix} z_1 \\ z_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} b_1 \\ b_2 \end{bmatrix}$

$$(1) \begin{bmatrix} z_1 \\ z_2 \end{bmatrix} \leftarrow \begin{bmatrix} & -A^{-1}B \\ -A^{-1}B & \end{bmatrix} \begin{bmatrix} z_1 \\ z_2 \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} A^{-1}b_1 \\ A^{-1}b_2 \end{bmatrix}. \text{ 注意到 } \det \left(\begin{bmatrix} xI & -A^{-1}B \\ -A^{-1}B & xI \end{bmatrix} \right) = \det(xI + A^{-1}B) \det(xI - A^{-1}B), \text{ 所以收敛当且仅当 } \rho \left(\begin{bmatrix} & -A^{-1}B \\ -A^{-1}B & \end{bmatrix} \right) = \rho(A^{-1}B) < 1.$$

$$(2) \begin{bmatrix} z_1 \\ z_2 \end{bmatrix}^{(m+1)} = \begin{bmatrix} 0 & -A^{-1}B \\ 0 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} z_1 \\ z_2 \end{bmatrix}^{(m)} + \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ -A^{-1}B & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} z_1 \\ z_2 \end{bmatrix}^{(m+1)} + \begin{bmatrix} A^{-1}b_1 \\ A^{-1}b \end{bmatrix},$$

$$\text{即 } \begin{bmatrix} z_1 \\ z_2 \end{bmatrix} \leftarrow \begin{bmatrix} I & 0 \\ -A^{-1}B & I \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 0 & -A^{-1}B \\ 0 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} z_1 \\ z_2 \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} I & 0 \\ -A^{-1}B & I \end{bmatrix} \begin{bmatrix} A^{-1}b_1 \\ A^{-1}b \end{bmatrix}.$$

记作 $z \leftarrow Gz + f$, $G = \begin{bmatrix} 0 & -A^{-1}B \\ 0 & A^{-1}BA^{-1}B \end{bmatrix}$, $\det(G) = x^n \cdot \det(xI - A^{-1}BA^{-1}B)$. 所以迭代收敛当且仅当 $\rho(G) = \rho(A^{-1}BA^{-1}B) < 1$.

考虑 $A^{-1}B$ 的 Schur 标准型 $A^{-1}B = URU^*$, 有 $A^{-1}BA^{-1}B = UR^2U^*$. 其中 R 是上三角阵, R^2 也是上三角阵且对角线元素是 R 中对应元素的平方. 所以 $A^{-1}B$ 的非零特征值 λ 与 $A^{-1}BA^{-1}B$ 的非零特征值 λ^2 对应. 所以迭代收敛当且仅当 $\rho(G) = \rho(A^{-1}BA^{-1}B) = \rho(A^{-1}B)^2 < 1$, 即 $\rho(A^{-1}B) < 1$.

根据上述推导可知, 两种迭代方法同时收敛 (或者不收敛). 当收敛时, 由于 $\rho(A^{-1}B)^2 < \rho(A^{-1}B) < 1$, 故第二种方法的收敛速度更快.

12. 习题 14

$\det(xI - A) = (x - 1 + a)^2(x - 1 - 2a)$, 故 A 的特征值为 $1 - a, 1 - a, 1 + 2a$. 所以对于 $-1/2 < a < 1$, A 的全部特征值为正实数, A 正定. Jacobi 迭代收敛, 当且仅当 $\rho(D^{-1}(L+U)) = \rho \left(\begin{bmatrix} 0 & -a & -a \\ -a & 0 & -a \\ -a & -a & 0 \end{bmatrix} \right)$.

其特征值为 $-a, -a, 2a$, 故要保证 $\rho < 1$ 需要有 $-1/2 < a < 1/2$.

13. 习题 15

取 $P = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$, 可以验证 PAP^T 是形如 $\begin{bmatrix} A_{11} & A_{12} \\ 0 & A_{22} \end{bmatrix}$ 的矩阵.

14. 习题 16

由于 C 的特征值全部为 0, 考虑 C 的 Schur 标准型, $C = URU^*$, R 是对角线全 0 的上三角阵. 容易验证: $\forall k \geq n, R^k = 0, C^k = UR^nU^* = 0$. 因为 $x^{(k)} = C^kx^{(0)} + \sum_{0 \leq i < k} C^i g$, 所以 $\forall k \geq n, x^{(k)} = \sum_{0 \leq i < n} C^i g$, 即最多迭代 n 次就收敛.

补充对 $R^n = 0$ 的证明: 下归纳证明 $(R^k)_{ij} = 0, \forall i < j + k$: (1) 对于 $k = 1$ 成立; (2) $(R^k)_{ij} = 0, \forall i < j + k \Rightarrow (R^{k+1})_{ij} = (R^k R)_{ij} = \sum_t (R^k)_{it} R_{tj}$. 当 $i < j + k + 1$ 时, $i \geq t + k$ 与 $t \geq j + 1$ 不能同时成立, 故 $(R^k)_{it}$ 与 R_{tj} 中至少有一个为 0, 从而推出 $(R^{k+1})_{ij} = 0, \forall i < j + (k + 1)$.

对于任意 $1 \leq i, j \leq n$, 有 $i < j + n$, 于是 $(R^n)_{ij} = 0$, 所以 $R^n = 0$.

15. 习题 18

考查 $G = (D - \omega L)^{-1}((1 - \omega)D + \omega U)$ 的特征值 λ , 有:

$$\det(\lambda I - G) = \det((D - \omega L)^{-1}) \det(\lambda(D - \omega L) - (1 - \omega)D - \omega U) = 0,$$

即 $\det(\lambda(D - \omega L) - (1 - \omega)D - \omega U) = 0$. 下面验证 $B = \lambda(D - \omega L) - (1 - \omega)D - \omega U$ 在 $|\lambda| \geq 1$ 时是不可约弱对角占优矩阵:

- (1) B 显然是不可约的, 因为 $P^T B P = (\lambda - 1 + \omega)P^T D P - \lambda \omega P^T L P - \omega P^T U P$ 不可能具有分块上三角矩阵的形式, 这可以由 $A = D - L - U$ 的不可约性质得到。
- (2) $|B_{ii}| = |\lambda - 1 + \omega||a_{ii}|$. 当 $j < i$ 时, $|B_{ij}| = |-\lambda \omega a_{ij}| = |\lambda \omega||a_{ij}|$. 当 $j > i$ 时, $|B_{ij}| = |\omega||a_{ij}|$. 故 $|B_{ii}| - \sum_{j \neq i} |B_{ij}| \geq (|\lambda - 1 + \omega| - |\lambda \omega|) \sum_{j < i} |a_{ij}| + (|\lambda - 1 + \omega| - |\omega|) \sum_{j > i} |a_{ij}| \geq 0$. 由于 A 是弱对角占优的, 且 $|\lambda - 1 + \omega| \neq 0$, 所以至少存在一个 i 使得上述不等式的第一个不等号不取等, 所以 B 是弱对角占优矩阵。

所以对于 $|\lambda| \geq 1$, B 是不可约的弱对角占优矩阵, 根据定理 8.6 可知 B 非奇异, 即 $\det(B) \neq 0$. 故 G 不存在模长大于等于 1 的特征值, 即 $\rho(G) < 1$, SOR 迭代收敛。

这里补充对 $|\lambda| \geq 1 \Rightarrow |\lambda - 1 + \omega| \geq |\lambda \omega| \geq |\omega|$ 的证明:

$$\begin{aligned} |\lambda - 1 + \omega|^2 - |\lambda \omega|^2 &= (\lambda - 1 + \omega)(\bar{\lambda} - 1 + \omega) - \omega^2 \lambda \bar{\lambda} \\ &= (1 - \omega^2) \lambda \bar{\lambda} - (1 - \omega)(\lambda + \bar{\lambda}) + (1 - \omega)^2 \\ &= (1 - \omega)(\lambda \bar{\lambda} - \lambda - \bar{\lambda} + 1 + \omega(\lambda \bar{\lambda} - 1)) \\ &= (1 - \omega)((\lambda - 1)(\bar{\lambda} - 1) + \omega(\lambda \bar{\lambda} - 1)) \\ &\geq 0 \end{aligned}$$

所以 $|\lambda - 1 + \omega| \geq |\lambda \omega| = |\lambda||\omega| \geq |\omega|$.

16. 习题 19

- (1) 对于任意 $x \in \mathbb{R}^{n \times 1}$, 有 $x^T A^T A x = (Ax)^T (Ax) \geq 0$. 当且仅当 $Ax = 0$, $x = A^{-1}Ax = 0$ 时取等, 故 $A^T A$ 是正定矩阵。其对称性显然。
- (2) 考虑 A 的奇异值分解 $A = U \Lambda V$, 其中 U, V 是正交矩阵, Λ 是对角线矩阵, 且由于 A 非奇异, Λ 对角线元素均非零。 $A^T A = V^T \Lambda U^T U \Lambda V = V^T \Lambda^2 V$. 记 Λ^2 中的最大值, 最小值分别为 λ_M, λ_m . 易知 $A^T A A^T A = V^T \Lambda^4 V$. 考虑到 $\text{cond}(A)_2 = \sqrt{\frac{\lambda_{\max}(A^T A)}{\lambda_{\min}(A^T A)}} = \sqrt{\frac{\lambda_{\max}(\Lambda^2)}{\lambda_{\min}(\Lambda^2)}} = \sqrt{\frac{\lambda_M}{\lambda_m}}$, $\text{cond}(A^T A)_2 = \sqrt{\frac{\lambda_{\max}(A^T A A^T A)}{\lambda_{\min}(A^T A A^T A)}} = \sqrt{\frac{\lambda_{\max}(\Lambda^4)}{\lambda_{\min}(\Lambda^4)}} = \frac{\lambda_M}{\lambda_m}$. 所以有 $\text{cond}(A^T A)_2 = (\text{cond}(A)_2)^2$