第二次习题课 数值分析

May 8, 2019

讲解内容

▶ week6: 第三章练习题 16, 18, 第四章练习题 1, 2, 3, 4, 5

▶ week7: 第四章练习题 6, 7, 8, 10, 第五章练习题 1, 2, 4

▶ week9: 第五章练习题 6, 7, 9, 12, 13, 14, 15

▶ 用追赶法解三对角方程组 Ax = b, 其中

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

▶ 对三对角矩阵进行 LU 分解得:

$$L = \begin{bmatrix} 1 & & & & & \\ -\frac{1}{2} & 1 & & & & \\ & -\frac{2}{3} & 1 & & & \\ & & -\frac{3}{4} & 1 & & \\ & & & -\frac{4}{5} & 1 \end{bmatrix}, U = \begin{bmatrix} 2 & -1 & & & & \\ & \frac{3}{2} & -1 & & & \\ & & \frac{4}{3} & -1 & & \\ & & & \frac{5}{4} & -1 & \\ & & & & \frac{6}{5} \end{bmatrix},$$

- ▶ 即有 *LUX* = b
- ▶ 由 LY = b 解得 $Y = [1, \frac{1}{2}, \frac{1}{3}, \frac{1}{4}, \frac{1}{5}]^T$
- ▶ 又由 UX = Y解得 $X = \left[\frac{5}{6}, \frac{2}{3}, \frac{1}{2}, \frac{1}{3}, \frac{1}{6}\right]^T$

- ▶ 设矩阵 $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ 按列严格对角占优, 试证明:
 - 1. 对矩阵 A 做部分主元高斯消去时,不需要交换行,即假设经过 k-1 步消去后矩阵 A 变为 $A^{(k)} = \left(a_{ij}^{(k)}\right)_{n \ge n}, (k=1,2,\ldots,n-1)$,则

$$|a_{kk}^{(k)}| > a_{sk}^{(k)}, (s > k).$$

2. 矩阵 A 非奇异。

▶ 证明:

1. 证明约化后的子矩阵仍是严格列对角占优。按照归纳法,初始显然成立,为方便起见,证明第一步消去后的结果,而 k 到 k+1 的归纳完全类似:

$$egin{aligned} a'_{ij} &= a_{ij} - rac{a_{i1}}{a_{11}} a_{1j}, \ & \text{iff} \ |a'_{jj}| &= |a_{jj} - rac{a_{j1}}{a_{11}} a_{1j}| \geq |a_{jj}| - rac{|a_{j1}|}{|a_{11}|} |a_{1j}|, \ & \sum_{k \geq 2, k
eq j} |a'_{kj}| &= \sum_{k \geq 2, k
eq j} |a_{kj} - rac{a_{k1}}{a_{11}} a_{1j}| \ &\leq \sum_{k \geq 2, k
eq j} (|a_{kj}| + rac{|a_{k1}|}{|a_{11}|} |a_{1j}|). \end{aligned}$$

▶ 所以

$$\begin{aligned} |a'_{jj}| - \sum_{k \ge 2, k \ne j} |a'_{kj}| \\ \ge |a_{jj}| - \frac{|a_{j1}|}{|a_{11}|} |a_{1j}| - \sum_{k \ge 2, k \ne j} (|a_{kj}| + \frac{|a_{k1}|}{|a_{11}|} |a_{1j}|) \\ = |a_{jj}| - \sum_{k \ge 2, k \ne j} |a_{kj}| - |a_{1j}| \sum_{k \ge 2} \frac{|a_{k1}|}{|a_{11}|} \\ = |a_{jj}| - \sum_{k \ge 1, k \ne j} |a_{kj}| + \frac{|a_{1j}|}{|a_{11}|} (|a_{11}| - \sum_{k > 1} |a_{k1}|) \\ > 0. \end{aligned}$$

▶ 2. 由第一问可以看出各个 $|A_{kk}^{(k)}| > 0$,即 U 上三角且对角不为 0,而 L 为单位下三角,则必有 A 非奇异。

▶ 求证 $\lim_{k\to\infty} A_k = A$ 的充要条件是对任何向量 x 都有

$$\lim_{k\to\infty}A_kx=Ax.$$

▶ 证明: 充分性只要选取合适的向量 x,必要性证明可以利用 范数的性质。

▶ 充分性: 取 $x_i = [0, ..., 0, 1, 0, ..., 0]^T$, 其中第 i 个元素是 1, 则

$$A_k x_i = [a_{1i}^k, a_{2i}^k, \dots, a_{ni}^k]^T \to A x_i,$$

而

$$A_k x_i = [a_{1i}, a_{2i}, \ldots, a_{ni}]^T,$$

故
$$a_{ji}^{(k)} \rightarrow a_{ji}, j = 1, 2, \dots, n.$$
 将 i 从 1 取到 n ,就能证明 $A_k \rightarrow A$ 。

▶ 必要性: 由 $\lim_{k\to\infty} A_k = A$,得 $\lim_{k\to\infty} a_{ij}^{(k)} = a_{ij}$,有 $\|A_k - A\| \to 0$.

 $\forall x \in \mathbb{R}^n$, 有

$$||A_k x - Ax|| \le ||A_k - A|| ||x|| \to 0,$$

即

$$A_k x \rightarrow A x$$
.

- ▶ 设有方程组 Ax = b, 其中 A 为实对称正定矩阵,试证明当 $0 < \omega < \frac{2}{\beta} (\beta \ge \rho(A))$ 时迭代法 $x^{(k+1)} = x^{(k)} + \omega(b Ax^{(k)}), k = 0, 1, 2, ...$ 收敛。
- 下证明: $x^{(k+1)} = x^{(k)} + \omega(b Ax^{(k)}), k = 0, 1, 2, ... = (I \omega A)x^{(k)} + \omega b$ 由 A 对称正定,所以 $\lambda(A) > 0$,且 $I \omega A$ 也是对称的,所以

$$\begin{split} &\lambda(\textit{I}-\omega\textit{A})<1,\\ &\lambda(\textit{I}-\omega\textit{A})>1-\frac{2}{\beta}\lambda(\textit{A})\geq 1-\frac{2}{\rho(\textit{A})}\lambda(\textit{A})>-1. \end{split}$$

所以谱半径 $\rho(I - \omega A) < 1$, 所以迭代法收敛。

▶ 方程组

$$\begin{cases} 5x_1 + 2x_2 + x_3 = -12 \\ -x_1 + 4x_2 + 2x_3 = 20 \\ 2x_1 - 3x_2 + 10x_3 = 3 \end{cases}.$$

- 1. 考察 Jacobi, G-S 迭代法解此方程组的收敛性。
- 2. 取初始值为 $[0,0,0]^T$,用 Jacobi 迭代法及 G-S 迭代法解此方程组,要求当 $\|x^{(k+1)}-x^{(k)}\|_{\infty}<10^{-2}$ 时终止迭代。

- ▶ 解:
 - 1. A 矩阵严格对角占优,故 Jacobi及 G-S 都收敛。
 - 2. Jacobi 迭代公式:

$$\begin{cases} x_1^{(k+1)} = -\frac{2}{5}x_2^{(k)} - \frac{1}{5}x_3^{(k)} - \frac{12}{5} \\ x_2^{(k+1)} = \frac{1}{4}x_1^{(k)} - \frac{1}{2}x_3^{(k)} + 5 \\ x_3^{(k+1)} = -\frac{1}{5}x_1^{(k)} + \frac{3}{10}x_2^{(k)} + \frac{3}{10} \end{cases}.$$

G-S 迭代公式:

$$\begin{cases} x_1^{(k+1)} = -\frac{2}{5}x_2^{(k)} - \frac{1}{5}x_3^{(k)} - \frac{12}{5} \\ x_2^{(k+1)} = \frac{1}{4}x_1^{(k+1)} - \frac{1}{2}x_3^{(k)} + 5 \\ x_3^{(k+1)} = -\frac{1}{5}x_1^{(k+1)} + \frac{3}{10}x_2^{(k+1)} + \frac{3}{10} \end{cases} .$$

► Jacobi 迭代 11 次收敛。

$$x = [-4.00024206, 3.00312926, 1.99986178]^T.$$

► G-S 迭代 6 次收敛。

$$x = [-3.99931398, 3.00000274, 1.99986361]^T.$$

▶ 用 SOR 法解方程组 ($\omega = 0.9$, 初始值为 $[0,0,0]^T$)

$$\begin{cases} 5x_1 + 2x_2 + x_3 = -12 \\ -x_1 + 4x_2 + 2x_3 = 20 \\ 2x_1 - 3x_2 + 10x_3 = 3 \end{cases}.$$

当 $\|\mathbf{x}^{(k+1)} - \mathbf{x}^{(k)}\|_{\infty} < 10^{-2}$ 时终止迭代。

► SOR 迭代公式:

$$\begin{cases} x_1^{(k+1)} = (1-\omega)x_1^{(k)} + \omega(-\frac{2}{5}x_2^{(k)} - \frac{1}{5}x_3^{(k)} - \frac{12}{5}) \\ x_2^{(k+1)} = (1-\omega)x_2^{(k)} + \omega(\frac{1}{4}x_1^{(k)} - \frac{1}{2}x_3^{(k)} + 5) \\ x_3^{(k+1)} = (1-\omega)x_3^{(k)} + \omega(-\frac{1}{5}x_1^{(k)} + \frac{3}{10}x_2^{(k)} + \frac{3}{10}) \end{cases}.$$

▶ 迭代 6 次

$$x = [-3.99956852 \ 3.00038707 \ 1.99996303]^T.$$

▶ 基于高斯-赛德尔迭代法可得到一种新的迭代法。在第 k 步迭代中 (k = 0,1,...),先由高斯-赛德尔迭代公式根据 $x^{(k)}$ 算出 $\tilde{x}^{(k)}$,然后将分量的更新顺序改为从 n 到 1,类似地,再计算一遍根据 $\tilde{x}^{(k)}$ 得到 $x^{(k+1)}$ 。这种迭代法称为对称高斯-赛德尔(SGS)方法。试推导 SGS 方法的迭代计算公式,并证明它也属于分裂法,且当矩阵 A 对称时矩阵 M 也是对称的。

▶ 证明:按 G-S 迭代法的公式写出 SGS 的前半部分:

$$\tilde{\mathbf{x}}^{(k)} = (D-L)^{-1} U \mathbf{x}^{(k)} + (D-L)^{-1} \mathbf{b}.$$

交换 L 和 U,就能得到 SGS 的后半部分:

$$x^{(k+1)} = (D-U)^{-1}L\tilde{x}^{(k)} + (D-U)^{-1}b.$$

因此 SGS 的迭代公式为:

$$x^{(k+1)} = (D - U)^{-1}L(D - L)^{-1}Ux^{(k)} + (D - U)^{-1}[L(D - L)^{-1} + I]b$$

= $(D - U)^{-1}L(D - L)^{-1}Ux^{(k)} + (D - U)^{-1}D(D - L)^{-1}b$.

▶ 令

$$M^{-1} = (D - U)^{-1}D(D - L)^{-1}, N = (D - L)D^{-1}L(D - L)^{-1}U,$$

可验证 $M - N = D - L - U = A$,是分裂法。考虑 A 的对称

可短证 M - N = D - L - U = A,是分裂法。考虑 A 的对称性, $L = U^T$,则

$$M = (D - L)D^{-1}(D - L^T),$$

且

$$M^{T} = (D - L^{T})^{T} D^{-T} (D - L)^{T} = (D - L) D^{-1} (D - L^{T}) = M,$$
即 M 对称。

▶ 考虑线性代数方程组 Ax = b; 其中

$$A = \left[\begin{array}{ccc} 1 & 0 & \alpha \\ 0 & 1 & 0 \\ \alpha & 0 & 1 \end{array} \right].$$

- 1. α 为何值时, A 是正定的?
- 2. α 为何值时,雅可比迭代收敛?
- 3. α 为何值时,G-S 迭代收敛?

▶ 解:

- 1. 矩阵正定要求顺序主子式都大于 0, $\det(A) = 1 \alpha^2 > 0$ 从 而有 $|\alpha| < 1$ 。 (要求 A 是正定的,必然有 A 是 Hermite 的,所以 α 必然是 实的)
- 2. Jacobi 迭代法收敛充要条件为 A 正定且 2D A 正定

$$2D - A = \begin{bmatrix} 1 & 0 & -\alpha \\ 0 & 1 & 0 \\ -\alpha & 0 & 1 \end{bmatrix}.$$

有 $\det(2D - A) = 1 - \alpha^2 > 0$, 综合 1 中条件, 得 $|\alpha| < 1$ 。



▶ 3. Jacobi 迭代法的迭代矩阵为:

$$B = \left[\begin{array}{ccc} 0 & 0 & -\alpha \\ 0 & 0 & 0 \\ -\alpha & 0 & 0 \end{array} \right].$$

G-S 迭代法收敛只需要 $||B||_{\infty} < 1$,所以 $|\alpha| < 1$ 。

- ▶ 证明若矩阵 A 对称,且主对角线元素 $a_{ii} > 0$ 。则求解线性方程组 Ax = b 时采用雅克比迭代法收敛的充分必要条件是 A 和 2D A 都正定。D 为 A 主对角线元素构成的对角阵。证明必要性。
- ▶ 证明: 对 Jacobi 迭代阵 B, 一方面有 $B = D^{-\frac{1}{2}}(I D^{-\frac{1}{2}}AD^{-\frac{1}{2}})D^{\frac{1}{2}}$, 由 $\rho(B) < 1$, 知 $\rho(I D^{-\frac{1}{2}}AD^{-\frac{1}{2}}) < 1$, 所以 $\lambda(D^{-\frac{1}{2}}AD^{-\frac{1}{2}}) > 0$, 又 $D^{-\frac{1}{2}}AD^{-\frac{1}{2}}$ 对称,所以 $D^{-\frac{1}{2}}AD^{-\frac{1}{2}}$ 对称正定,所以 A 对称正定。 另一方面, $B = D^{-\frac{1}{2}}(D^{-\frac{1}{2}}(2D A)D^{-\frac{1}{2}} I)D^{\frac{1}{2}}$,同理 $D^{-\frac{1}{2}}(2D A)D^{-\frac{1}{2}}$ 对称正定。

▶ 对雅可比方法引进迭代参数 $\omega > 0$, 即

$$x^{(k+1)} = x^{(k)} - \omega D^{-1} (Ax^{(k)} - b),$$

或者

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

成为雅可比松弛法(JOR)。证明雅可比方法求解 Ax = b 收敛时,如果 $0 < \omega \le 1$,则 JOR 也收敛。

▶ 证明: 对 Jacobi 迭代阵 $B = D^{-1}(D - A) = I - D^{-1}A$,有 $D^{-1}A = I - B$,故 $B_J = I - \omega D^{-1}A = I - \omega (I - B) = (1 - \omega)I + \omega B$ 。 所以 $\lambda(B_J) = (1 - \omega) + \omega \lambda(B)$, 所以 $|\lambda(B_J)| = |(1 - \omega) + \omega \lambda(B)| \le |1 - \omega| + |\omega||\lambda(B)|$, 所以 $\rho(B_J) \le |1 - \omega| + |\omega|\rho(B)$ 。 当 Jacobi 迭代收敛即 $\rho(B) < 1$,并且有 $0 < \omega \le 1$ 时, $\rho(B_J)$ 小于 1,JOR 收敛。

- ▶ 设矩阵 A 为实对称正定阵, x^* 为方程 Ax = b 的解,试证明 x^* 为 $\varphi(x) = \frac{1}{2}x^TAx b^Tx$ 的唯一最小值点,即对 $\forall x \in \mathbb{R}^n, x \neq x^*, \ \varphi(x) > \varphi(x^*).$

$$\varphi(x^* + y) = \frac{1}{2}(x^* + y)^T A(x^* + y) - b^T (x^* + y)$$

$$= \frac{1}{2}(x^{*T}Ax^* + y^T Ax^* + x^{*T}Ay + y^T Ay) - b^T x^* - b^T y$$

$$= \frac{1}{2}x^{*T}Ax^* - b^T x^* + \frac{1}{2}(y^T b + b^T y + y^T Ay) - b^T y$$

$$= \varphi(x^*) + \frac{1}{2}y^T Ay$$

由于 A 对称正定, $\frac{1}{2}y^TAy \ge 0$,所以 x^* 为唯一最小点。

▶ 或者:由于 A 对称正定,梯度向量只在 x* 处等于零。

$$\nabla \varphi(\mathbf{x}) = \mathbf{A}\mathbf{x} - \mathbf{b} = 0$$

二阶导数雅可比行列式 A 正定,极小值判定准则成立。

- ▶ 设 $A = \begin{bmatrix} A_{11} & A_{12} \\ 0 & A_{22} \end{bmatrix}$, 其中 A_{11} 为 3×3 矩阵, A_{22} 为 2×2 矩阵, 又设 λ_j 为 A_{11} 的特征值, $x_j = (\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3)^T$ 为 对应的特征向量, λ_k 为 A_{22} 的特征值, $y_k = (\beta_1, \beta_2)^T$ 为对 应的特征向量, 试证明:
 - 1. λ_1, λ_k 为 A 的特征值。
 - 2. $\mathbf{x}_{j}' = (\alpha_{1}\alpha_{2}, \alpha_{3}, 0, 0)^{\mathsf{T}}$ 为矩阵 \mathbf{A} 对应 λ_{j} 的特征向量。

▶ 证明:

1. A 的特征方程: $\det(tI - A) = -\det(tI_3 - A_{11}) \det(tI_2 - A_{22})$, 所以 $\det(\lambda_j I - A) = \det(\lambda_j I_3 - A_{11}) \det(\lambda_j I_2 - A_{22}) = 0$, $\det(\lambda_k I - A) = \det(\lambda_k I_3 - A_{11}) \det(\lambda_k I_2 - A_{22}) = 0$ 。

2. $Ax'_j = \begin{bmatrix} A_{11}x_j \\ 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \lambda_j x_j \\ 0 \end{bmatrix} = \lambda_j \begin{bmatrix} x_j \\ 0 \end{bmatrix} = \lambda_j x'_j$

- ▶ 使用圆盘定理估计矩阵 $A = \begin{bmatrix} 0.5 & -0.6 & 0.6 \\ 1 & -1.2 & -0.8 \\ 0 & -0.6 & 3 \end{bmatrix}$ 的 $\rho(A)$ 和 $\operatorname{cond}_2(A)$ 。
- ▶ 解:根据圆盘定理,三个特征值的取值范围:

$$D1: |\lambda - 0.5| \le 1.2, \ D2: |\lambda + 1.2| \le 1.8, \ D3: |\lambda - 3| \le 0.6,$$
 再对 A^T 用圆盘定理,

$$D4: |\lambda - 0.5| \le 1$$
, $D5: |\lambda + 1.2| \le 1.2$, $D6: |\lambda - 3| \le 1.4$, 综合分析得到 $\rho(A) \in [2.4, 3.6]$ 。



 $\mathbf{A}^{T}\mathbf{A} = \left[\begin{array}{ccc} 1.25 & -1.5 & -0.5 \\ -1.5 & 2.16 & -1.2 \\ -0.5 & -1.2 & 10 \end{array} \right].$

特征值位于

 $D1: |\lambda - 1.25| \le 2, \ D2: |\lambda + 2.16| \le 2.7, \ D3: |\lambda - 10| \le 1.7,$

由于特征值均为实数,所以位于区间:

[-0.75, 3.25], [-0.54, 4.86], [8.3, 11.7](实际不能取负值)。分析可知

$$\operatorname{cond}_2(A) = \sqrt{\frac{\lambda_{\max}(A_T A)}{\lambda_{\min}(A_T A)}} \ge \sqrt{\frac{8.3}{4.86}}.$$

▶ 用幂法计算下列矩阵的主特征值及对应的特征向量:

$$A = \left[\begin{array}{rrr} 7 & 3 & -2 \\ 3 & 4 & -1 \\ -2 & -1 & 3 \end{array} \right].$$

当特征值有3位有效小数稳定时迭代终止。

▶ 取初始向量为 $u^{(0)} = [1,0,0]^T$, 经过 8 次迭代满足精度要求,此时

$$\mu_8 = 9.6055, u_8 = [1, 0.6055, -0.3944]^T.$$

所以矩阵 A 的主特征值为 $\lambda_1 = 9.6055$,其对应的特征向量为 $x_1 = [1, 0.6055, -0.3944]^T$ 。注意归一化。

▶ 利用反幂法求矩阵

$$A = \left[\begin{array}{ccc} 6 & 2 & 1 \\ 2 & 3 & 1 \\ 1 & 1 & 1 \end{array} \right].$$

的最接近于7的特征值及对应的特征向量。

▶解:幂法用来计算矩阵按模计算最大的特征值及其特征向量,而反幂法用来计算矩阵按模计算最小的特征值及其特征向量。本题要求最接近于7的特征值,所以根据矩阵特征值的性质,只需要先让原矩阵平移7个单位,这样就把题目转化为求平移后的矩阵按模计算的最小特征值的问题。

$$A = \begin{bmatrix} 6 & 2 & 1 \\ 2 & 3 & 1 \\ 1 & 1 & 1 \end{bmatrix}, B = A - 7I = \begin{bmatrix} -1 & 2 & 1 \\ 2 & -4 & 1 \\ 1 & 1 & -6 \end{bmatrix}.$$

对 B 进行部分选主元的三角分解 PB = LU,并利用算法

$$\begin{cases} Ly_k = Pu_{k-1} \\ Uv_k = y_k \\ \mu_k = \max(v_k) \\ u_k = \frac{v_k}{\mu_k} \end{cases}$$

可解得与 7 最接近特征值为 $\lambda = 7.2880$

► 试用 Householder 变换对矩阵 A 做 QR 分解,求出矩阵 Q 和 R。

$$A = \left[\begin{array}{rrr} 1 & 1 & 1 \\ 2 & -1 & -1 \\ 2 & -4 & 5 \end{array} \right].$$

▶ 解:根据算法 5.3,对矩阵 A 做 QR 分解得

$$Q = \begin{bmatrix} -0.3333 & -0.6667 & -0.6667 \\ -0.6667 & -0.3333 & 0.6667 \\ -0.6667 & 0.6667 & -0.3333 \end{bmatrix},$$

$$R = \begin{bmatrix} -3 & 3 & -3 \\ 0 & -3 & 3 \\ 0 & 0 & -3 \end{bmatrix}.$$

▶ 利用一系列 Givens 旋转变换将矩阵

$$\begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \\ -1 & 1 & 0 \\ -1 & 0 & 1 \\ 0 & -1 & 1 \end{bmatrix}$$

化为上三角矩阵,将结果与例 5.11 的结果做比较。

▶ 解:

$$R = \begin{bmatrix} \sqrt{3} & -\frac{\sqrt{3}}{3} & -\frac{\sqrt{3}}{3} \\ 0 & \frac{2\sqrt{6}}{3} & -\frac{\sqrt{6}}{3} \\ 0 & 0 & \sqrt{2} \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}$$

与例 5.11 结果相差一个符号。

▶ 注意计算过程较繁琐。

▶ 利用 Householder 变换将

$$A = \left[\begin{array}{rrr} 1 & 3 & 4 \\ 3 & 1 & 2 \\ 4 & 2 & 1 \end{array} \right]$$

正交相似化为对称三对角阵。

$$H_{1} = I - \beta^{-1} u u^{T} = \begin{bmatrix} -\frac{3}{5} & -\frac{4}{5} \\ -\frac{4}{5} & \frac{3}{5} \end{bmatrix},$$

$$H = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & H_{1} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & -\frac{3}{5} & -\frac{4}{5} \\ 0 & -\frac{4}{5} & \frac{3}{5} \end{bmatrix}.$$

利用 H 对 A 做正交相似化可得

$$H^{T}AH = \begin{bmatrix} 1 & -5 & 0 \\ -5 & \frac{73}{25} & \frac{14}{25} \\ 0 & \frac{14}{25} & -\frac{23}{25} \end{bmatrix}.$$

▶ 假设构造 Householder 变换矩阵 H 将矩阵 A 正交相似变换 为

$$HAH^T = \begin{bmatrix} \lambda_1 & r_1^T \\ 0 & A_1 \end{bmatrix},$$

其中 $A_1 \in \mathbb{R}^{(n-1)\times(n-1)}$, $r_1 \in \mathbb{R}^{(n-1)}$ 。设 λ_2 是 A_1 的一个特征值, $\lambda_2 \neq \lambda_1$,对应的特征向量为 y_2 ,试证明:

$$x_2 = H\begin{bmatrix} \alpha \\ y_2 \end{bmatrix}, \quad \sharp \Rightarrow \alpha = \frac{r_1^T y_2}{\lambda_2 - \lambda_1}$$

是 A 的与 λ_2 对应的特征向量。

▶ 证明:

$$HAx_{2} = HAH \begin{bmatrix} \alpha \\ y_{2} \end{bmatrix}$$

$$= \begin{bmatrix} \lambda_{1} & r_{1}^{T} \\ 0 & A_{1} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \alpha \\ y_{2} \end{bmatrix}$$

$$= \begin{bmatrix} \lambda_{1}\alpha + r_{1}^{T}y_{2} \\ A_{1}y_{2} \end{bmatrix}$$

$$= H\lambda_{2}x_{2}.$$

- ▶ 设 $n \times n$ 矩阵 A 为非亏损阵,设 $P(\lambda) = c_0 + c_1 \lambda + \dots + c_{n-1} \lambda^{n-1} + \lambda^n$ 是 A 的特征多项式,试证明: $P(A) = c_0 I + c_1 A + \dots + c_{n-1} A^{n-1} + A^n = 0$.
- ▶ 证明: 因为 A 非亏损,所以 A 可对角化,设特征值-特征向量对为 $(\lambda_1, x_1), (\lambda_2, x_2), \dots, (\lambda_n, x_n)$,则必有 x_1, x_2, \dots, x_n 线性无关。因为有

$$P(A)x_{i} = c_{0}x_{i} + c_{1}Ax_{i} + \dots + c_{n-1}A^{n-1}x_{i} + A^{n}x_{i}$$

$$= c_{0}x_{i} + c_{1}\lambda_{i}x_{i} + \dots + c_{n-1}\lambda_{i}^{n-1}x_{i} + \lambda_{i}^{n}x_{i}$$

$$= (c_{0} + c_{1}\lambda_{i} + \dots + c_{n-1}\lambda_{i}^{n-1} + \lambda_{i}^{n})x_{i} = 0$$

所以对任意 $x \in \text{span}\{x_1, x_2, \dots, x_n\}$,有 P(A)x = 0,所以 P(A) = 0。

▶ 将 $1 \sim n^2$ 的正整数填入 n 阶矩阵中,并使每行元素之和相等,每列元素之和相等,这样得到的矩阵成为 n 阶幻方矩阵。下列 3 阶幻方矩阵的主特征值是多少?

$$A = \left[\begin{array}{rrr} 8 & 1 & 6 \\ 3 & 5 & 7 \\ 4 & 9 & 2 \end{array} \right]$$

一般的 n 阶幻方矩阵 A_n 的主特征值是多少?

▶ 解:

- 1. 15
- 2. 根据圆盘定理,主特征值不超过行和、列和 $\frac{n(n^2+1)}{2}$,而事实上,记 $e = (1,1,...,1)^T$,有

$$A_n e = \left(\ldots, \sum_j a_{ij}, \ldots\right)^T = \left(\ldots, \frac{n(n^2+1)}{2}, \ldots\right)^T = \frac{n(n^2+1)}{2} e,$$

由此得到 $\frac{n(n^2+1)}{2}$ 为 A_n 的特征值,而且是主特征值。

谢谢!欢迎提问!