

Numerical Algebra: Homework 14

HUANG Wenchong

3200100006

See my codes in my [Github!](#)

June 4, 2022

1 书面题

19. (1) 证: 若 $\xi_n = 0$, 设 $\xi_1 = 0$, 则由 $Tx = \lambda x$ 有:

$$\begin{cases} \alpha_1 \xi_1 + \beta_1 \xi_2 = \lambda \xi_1 & \dots \textcircled{1} \\ \beta_1 \xi_1 + \alpha_2 \xi_2 + \beta_2 \xi_3 = \lambda \xi_2 & \dots \textcircled{2} \\ \vdots \\ \beta_{n-1} \xi_{n-2} + \alpha_n \xi_{n-1} + \beta_n \xi_n = \lambda \xi_{n-1} & \dots \textcircled{n-1} \\ \beta_n \xi_{n-1} + \alpha_n \xi_n = \lambda \xi_n & \dots \textcircled{n} \end{cases}$$

由 $\beta_1 \neq 0$ 及 $\textcircled{1}$ 式得: $\xi_2 = \beta_1^{-1} (\lambda - \alpha_1) \xi_1 = 0$

由 $\beta_k \neq 0$ 及 \textcircled{k} 式得: $\xi_k = \beta_k^{-1} (\lambda \xi_{k-1} - \alpha_k \xi_{k-1} - \beta_{k-1} \xi_{k-2}) = 0, k=3, 4, \dots, n$

从而 $x=0$, 矛盾.

同理若 $\xi_n = 0$, 则:

由 $\beta_n \neq 0$ 及 \textcircled{n} 式得: $\xi_{n-1} = \beta_n^{-1} (\lambda - \alpha_n) \xi_n = 0$

由 $\beta_k \neq 0$ 及 \textcircled{k} 式得: $\xi_{k-1} = \beta_k^{-1} (\lambda \xi_k - \alpha_k \xi_k - \beta_{k-1} \xi_{k+1}) = 0, k=n-1, n-2, \dots, 2$

从而 $x=0$, 矛盾.

综上, $\xi_i \neq 0$.

(2) 证: 对 $i=2$, 有

$$p_{i-1}(\lambda) = p_1(\lambda) = \alpha_1 - \lambda$$

$$\beta_2 \xi_2 = \lambda \xi_1 - \alpha_1 \xi_1 = -p_1(\lambda) \xi_1 = -p_1(\lambda) \quad (\text{由 } \textcircled{1} \text{ 式得}).$$

设已证明对 $2, \dots, i-1$ 成立 ($i \geq 3$), 则:

$$p_{i+1}(\lambda) = (\alpha_{i+1} - \lambda) p_{i-2}(\lambda) - \beta_{i-1}^2 p_{i-3}(\lambda).$$

$$= (\alpha_{i+1} - \lambda) \cdot (-1)^{i-2} \beta_2 \cdots \beta_{i-1} \xi_{i-1} - \beta_{i-1}^2 \cdot (-1)^{i-3} \beta_2 \cdots \beta_{i-2} \xi_{i-2} \quad (\text{归纳假设})$$

$$= \beta_2 \cdots \beta_{i-1} \cdot (-1)^{i-1} [(\lambda - \alpha_{i+1}) \xi_{i-1} - \beta_{i-2} \xi_{i-2}]$$

$$= \beta_2 \cdots \beta_{i-1} \cdot (-1)^{i-1} \cdot \beta_i \xi_i \quad (\text{由 } \textcircled{k} \text{ 式得})$$

$$\Rightarrow \beta_2 \cdots \beta_i \xi_i = (-1)^{i-1} p_{i-1}(\lambda)$$

从而由归纳法即得证.

□

20. 证: 将 T 分块为

$$T = \begin{pmatrix} T_1 & & \\ & T_2 & \\ & & \ddots \\ & & & T_m \end{pmatrix}$$

其中 $T_j (j=1, \dots, m)$ 是不可约的对角阵. 记 $m_\lambda(T_j)$ 为 λ 在 T_k 中的代数重数, 若 λ 不是 T_j 的特征值则记 $m_\lambda(T_j) = 0$.

由于 T_k 不可约, 故不含重特征值, 从而 $m_\lambda(T_j) \leq 1$.

而 $k = m_\lambda(T) = \sum_{j=1}^m m_\lambda(T_j) \leq m$. 且 $m-1$ 为要次对角元的个数.

故至少有 $k-1$ 个次对角元为零.

□

22. 设 $e = (1, 1, \dots, 1)^T$, 反幂法迭代格式如下:

$$\begin{cases} (T - \tilde{\lambda} I)y = e \\ \tilde{v} = y / \|y\|_{\infty} \end{cases}$$

由 $(T - \tilde{\lambda} I)y = e$ 展开各分量得:

$$\begin{cases} (\alpha_1 - \tilde{\lambda})y_1 + \beta_1 y_2 = 1 \\ (\alpha_k - \tilde{\lambda})y_k + \beta_k y_{k-1} + \beta_{k+1} y_{k+1} = 1 \quad (k=2, 3, \dots, n-1) \\ (\alpha_n - \tilde{\lambda})y_n + \beta_n y_{n-1} = 1 \end{cases}$$

首先假设 $\beta_1, \dots, \beta_n \neq 0$, 则取 $y_1 = 1$, 有:

$$y_2 = \beta_1^{-1} (1 - \alpha_1 + \tilde{\lambda})$$

$$y_k = \beta_k^{-1} (1 - (\alpha_k - \tilde{\lambda})y_{k-1} - \beta_{k+1}y_{k+1}), \quad k=3, \dots, n$$

这样求得 y , 再由 $\tilde{v} = y / \|y\|_{\infty}$ 求得近似特征向量 \tilde{v} .

现设 T 不可约, 则 T 可分块为可约三对角阵:

$$T = \begin{pmatrix} T_1 & & \\ & \ddots & \\ & & T_m \end{pmatrix}, \quad \text{其中 } T_j \text{ 为 } n_j \times n_j \text{ 的不可约三对角阵.}$$

对于 T_j , 若 $\tilde{\lambda}$ 也是 T_j 的近似特征值, 可由上述方法求得 T_j 对应 $\tilde{\lambda}$ 的近似特征向量 \tilde{v}_j^* , 即 $\|T_j \tilde{v}_j^* - \tilde{\lambda} \tilde{v}_j^*\| < \varepsilon$.

$$\text{取 } \tilde{v}_j = \begin{pmatrix} 0_{n_1+\dots+n_{j-1}} \\ \tilde{v}_j^* \\ 0_{n_{j+1}+\dots+n_m} \end{pmatrix}, \quad \text{则 } \|T \tilde{v}_j - \tilde{\lambda} \tilde{v}_j\| = \|T_j \tilde{v}_j^* - \tilde{\lambda} \tilde{v}_j^*\| < \varepsilon.$$

从而 \tilde{v}_j 是 T 对应 $\tilde{\lambda}$ 的 近似 特征向量, 对每个以 $\tilde{\lambda}$ 为近似特征值的 T_j 都如

此取一个 \tilde{v}_j , 即得到 T 对应 $\tilde{\lambda}$ 的所有线性无关的近似特征向量.

□

2 上机题报告

2.1 过关 Jacobi 方法求实对称矩阵全部特征值和特征向量的通用子程序

以下是通用子程序 (symEigJacobi.m)

```
function [D,Q,step] = symEigJacobi(A)
% 过关 Jacobi 方法求实对称矩阵的所有特征根和特征向量
    eps = 1e-16;
    n = size(A,1);
    sigma = 2*n; % 关值的递减系数
    delta = max(max(abs(A)));
    Q = eye(n);
    step = 0;
    while true
        pass = true;
        for p = 1:n
            for q = p+1:n
                if abs(A(p,q))>eps
                    P = symShar2(A,p,q);
                    A = P'*A*P;
                    Q = Q*P;
                    pass = false;
                end
            end
        end
        if pass, break; end
        step = step+1;
        delta = delta / sigma;
    end
    D = diag(diag(A));
end

function Q = symShar2(A,p,q)
    tau = (A(q,q)-A(p,p))/(2*A(p,q));
    if tau==0, t=1;
    else, t=sign(tau)/(abs(tau)+sqrt(1+tau^2)); end
    c = 1/sqrt(1+t^2);
    s = t*c;
    Q = eye(size(A,1));
    Q(p,p) = c; Q(p,q) = s;
    Q(q,p) = -s; Q(q,q) = c;
end
```

2.2 上机习题 7.1

下面程序首先输出 $n = 5$ 时的求解结果，再对于 $n = 2, \dots, 100$ 分别求解并记录误差和迭代次数，并绘制图像. 其中误差是指：

$$\|AQ - QD\|_{\infty}$$

程序如下 (ex_7_1_jacobi.m)：

```
[A,D,Q,step] = solve(5)

index = zeros(99,1);
err = zeros(99,1);
steps = zeros(99,1);
for n = 2:100
    index(n-1) = n;
    [A,D,Q,step] = solve(n);
    err(n-1) = norm(A*Q-Q*D,inf);
    steps(n-1) = step;
end
subplot(1,2,1)
plot(index, err);
xlabel('(1) residual of n','fontname','Times new roman','interpreter','latex');
box off
subplot(1,2,2)
plot(index, steps);
xlabel('(2) iterations of n','fontname','Times new roman','interpreter','latex');
box off

function [A,D,Q,step] = solve(n)
    A = zeros(n);
    for i = 1:n-1
        A(i,i) = 4;
        A(i,i+1) = 1;
        A(i+1,i) = 1;
    end
    A(n,n) = 4;
    [D,Q,step] = symEigJacobi(A);
end
```

输出结果如下：

```
A =
    4     1     0     0     0
    1     4     1     0     0
    0     1     4     1     0
    0     0     1     4     1
    0     0     0     1     4
```

D =

2.2679	0	0	0	0
0	5.7321	0	0	0
0	0	5.0000	0	0
0	0	0	3.0000	0
0	0	0	0	4.0000

Q =

0.2887	0.2887	-0.5000	0.5000	0.5774
-0.5000	0.5000	-0.5000	-0.5000	0.0000
0.5774	0.5774	-0.0000	0.0000	-0.5774
-0.5000	0.5000	0.5000	0.5000	0.0000
0.2887	0.2887	0.5000	-0.5000	0.5774

step =

5

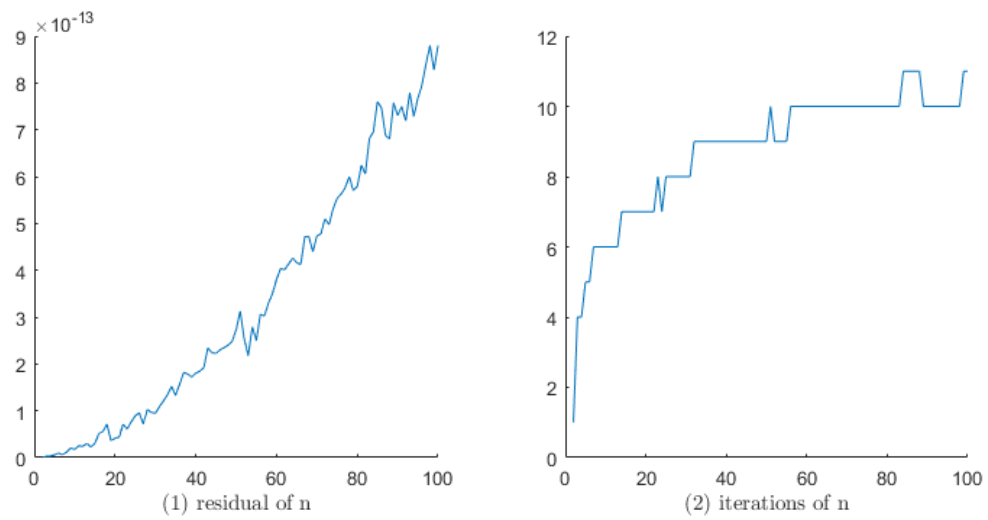


图 1: 误差与迭代次数关于阶数 n 的图像