# 现代数值计算方法

第八章 矩阵特征值问题的计算











### 第八章 矩阵特征值问题的计算

#### §8.2 Jacobi 方法

Jacobi 方法用于求解实对称矩阵的全部特征值和对应的特征向量. 其数学原理如下:

- (1) n 阶实对称阵的特征值全为实数, 其对应的特征向量线性无关且两两正交.
  - (2) 相似矩阵具有相同的特征值.
- (3) 若 n 阶实矩阵 A 是对称的,则存在正交矩阵 Q,使得  $Q^TAQ = D$ ,其中 D 是一个对角矩阵,它的对角元素  $\lambda_1,\lambda_2,\cdots,\lambda_n$  就是 A 的特征值, Q 的第 i 列向量就是  $\lambda_i$  对应的特征向量.

Jacobi 方法就是基于上述原理,用一系列正交变换对角化 A,即逐步消去 A 的非对角元,从而得到 A 的全部特征值.











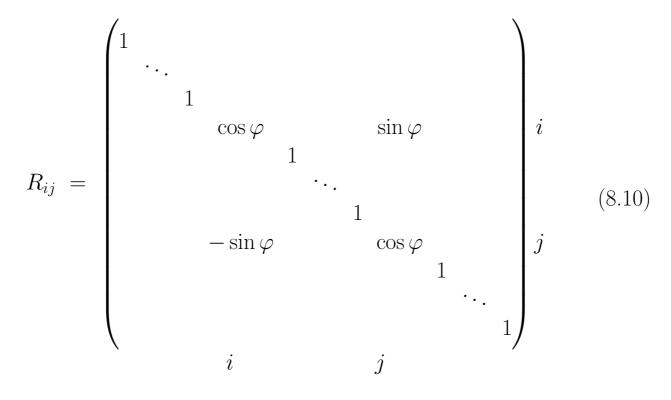


Back

#### §8.2.1 实对称矩阵的旋转正交相似变换

这里首先介绍一种正交变换, 它是 Jacobi 方法的基本工具.

定义 8.1 设  $1 \le i < j \le n$ , 则称矩阵















Back

为 (i,j) 平面的旋转矩阵, 或 Givens 变换矩阵.

显然,  $R = R_{ij}$  为正交矩阵, 即  $R^T R = I$ . 对于向量  $x \in R^n$ , 由线性变换 y = Rx 得到的 y 的分量为

$$\begin{cases} y_i = x_i \cos \varphi + x_j \sin \varphi, \\ y_j = -x_i \sin \varphi + x_j \cos \varphi, \\ y_k = x_k, \quad k \neq i, j, \end{cases}$$
 (8.11)

即用  $R_{ij}$  对向量 x 作用, 只改变其第 i,j 两个分量.

由矩阵  $R = R_{ij}$  确定的正交变换 y = Rx 称为平面旋转变换, 或 Givens 变换. 根据 (8.11) 容易验证, 矩阵  $R_{ij}$  具有下列基本性质:

定理 8.2 设  $x \in \mathbb{R}^n$  的第 j 个分量  $x_j \neq 0, 1 \leq i < j \leq n$ . 若令

$$c = \cos \varphi = \frac{x_i}{\sqrt{x_i^2 + x_j^2}}, \quad s = \sin \varphi = \frac{x_j}{\sqrt{x_i^2 + x_j^2}}, \tag{8.12}$$













则  $y = R_{ij}x$  的分量为

$$\begin{cases} y_i = \sqrt{x_i^2 + x_j^2}, & y_j = 0, \\ y_k = x_k, & k \neq i, j, \end{cases}$$
 (8.13)

上述定理表明,可以用 Givens 变换将向量的某个分量变为零元 素. 我们看下面的例子.

例 8.4 设  $x = (-2, 4, -1, 3)^T$ , 构造 Givens 变换  $R_{24}$  使得 y = $R_{24}x$  的分量  $y_4 = 0$ .

解 这里的 i=2, j=4. 按 (8.12), 有

$$c = \cos \varphi = \frac{4}{\sqrt{4^2 + 3^2}} = \frac{4}{5}, \quad s = \sin \varphi = \frac{3}{\sqrt{4^2 + 3^2}} = \frac{3}{5}.$$















由 (8.10) 得

$$\begin{pmatrix} 1 & & & \\ & \frac{4}{5} & \frac{3}{5} \\ & & 1 \\ & -\frac{4}{5} & \frac{4}{5} \end{pmatrix}.$$

由于  $y_2 = \sqrt{4^2 + 3^2} = 5$ , 故由 (8.13) 得知:  $y = R_{24}x = (-2, 5, -1, 0)^T$ .

下面我们来讨论 Givens 变换对实对称矩阵的作用. 用旋转矩阵  $R_{ij}$  对实对称矩阵  $A=(a_{ij})_{n\times n}$  作正交相似变换, 所得矩阵记为  $A_1$ , 即

$$A_1 = R_{ij}AR_{ij}^T = (a_{ij}^{(1)}).$$

显然

$$A_1^T = (R_{ij}AR_{ij}^T)^T = R_{ij}AR_{ij}^T = A_1,$$















#### 即 $A_1$ 仍为实对称矩阵. 直接计算可得

$$a_{ii}^{(1)} = a_{ii}\cos^{2}\varphi + a_{jj}\sin^{2}\varphi + 2a_{ij}\cos\varphi\sin\varphi,$$

$$a_{jj}^{(1)} = a_{ii}\sin^{2}\varphi + a_{jj}\cos^{2}\varphi - 2a_{ij}\cos\varphi\sin\varphi,$$

$$a_{il}^{(1)} = a_{li}^{(1)} = a_{il}\cos\varphi + a_{jl}\sin\varphi, \quad l \neq i, j,$$

$$a_{jl}^{(1)} = a_{lj}^{(1)} = -a_{il}\sin\varphi + a_{jl}\cos\varphi, \quad l \neq i, j,$$

$$a_{lm}^{(1)} = a_{ml}^{(1)} = a_{ml}, \quad m, l \neq i, j,$$

$$a_{ij}^{(1)} = a_{ii}^{(1)} = a_{ij}(\cos^{2}\varphi - \sin^{2}\varphi) - (a_{ii} - a_{jj})\cos\varphi\sin\varphi.$$
(8.14)

不难看出, A 经过  $R_{ij}$  的正交相似变换后,  $A_1$  的元素和 A 的元素相比, 只有第 i 行, 第 j 行和第 i 列, 第 j 列元素发生了变化, 而其它元素和 A 是相同的.

由 (8.14) 的最后一个等式可知, 若  $a_{ij} \neq 0$ , 则可使适当选取  $\varphi$  的值, 使得  $a_{ij}^{(1)} = a_{ii}^{(1)} = 0$ . 事实上, 令

$$a_{ij}(\cos^2\varphi - \sin^2\varphi) - (a_{ii} - a_{jj})\cos\varphi\sin\varphi = 0,$$













Back

解得

$$\cot 2\varphi = \frac{a_{ii} - a_{jj}}{2a_{ij}} = \frac{1 - \tan^2 \varphi}{2\tan \varphi}, \quad -\frac{\pi}{4} < \varphi \le \frac{\pi}{4}. \tag{8.15}$$
  
在 Jacobi 方法中, 我们总是按上式选取  $\varphi$ . 在实际计算时, 为避免使用

三角函数. 可令

数. 可令 
$$t = \tan \varphi, \quad c = \cos \varphi, \quad s = \sin \varphi, \quad d = \frac{a_{ii} - a_{jj}}{2a_{ii}}. \tag{8.16}$$

 $t^2 + 2dt - 1 = 0$ 

方程 (8.17) 有两个根, 取其绝对值最小者为 t, 即

$$t = \begin{cases} -d + \sqrt{d^2 + 1}, & d > 0, \\ 1, & d = 0, \\ -d - \sqrt{d^2 + 1}, & d < 0. \end{cases}$$



(8.17)

(8.18)









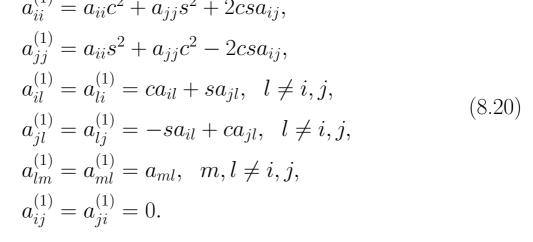






若记

$$c = \cos \varphi = \frac{1}{\sqrt{1+t^2}}, \quad s = \sin \varphi = \frac{t}{\sqrt{1+t^2}},$$
 (8.19)  
这时, (8.14) 可写为  
 $a_{ii}^{(1)} = a_{ii}c^2 + a_{jj}s^2 + 2csa_{ij},$   $a_{ii}^{(1)} = a_{ii}s^2 + a_{ij}c^2 - 2csa_{ij},$ 



88.2.2 Incohi 古日

§8.2.2 Jacobi 方法 选择  $A_0 = A$  中一对非零的非对角元素  $a_{ij}, a_{ji}$ ,使用平面旋转矩 阵  $R_{ij}$  作正交相似变换得  $A_1$ ,可使  $A_1$  的这对非对角元素  $a_{ii}^{(1)} = a_{ii}^{(1)} =$ 

0; 再选择  $A_1$  中一对非零的非对角元素作上述旋转正交相似变换得  $A_2$ , 可使  $A_2$  的这对非对角元素为 0. 如此不断地做旋转正交相似变换, 可产生一个矩阵序列  $A=A_0,A_1,\cdots,A_k,\cdots$ . 虽然 A 至多只有 n(n-1)/2 对非零非对角元素,但不能期望通过 n(n-1)/2 次旋转正 交相似变换使其对角化. 因为每次旋转变换虽然能使一对特定的非对角元素化为 0,但这次变换可能将前面已经化为 0 了的一对非对角元素变成非 0.

但是, 在 Jacobi 方法中的每一步, 比如由  $A_{k-1}$  变成  $A_k$ , 取其绝对值最大的一对非零非对角元素, 即取

$$\left| a_{i_k j_k}^{(k-1)} \right| = \max_{\substack{1 \le i, j \le n \\ i \ne j}} \left| a_{ij}^{(k-1)} \right|$$
 (8.21)

作旋转相似变换, 这时记旋转矩阵  $R_{ij}=R_{i_kj_k}$ . 后面将证明, 这样产生的矩阵序列  $A_0,A_1,\cdots,A_k,\cdots$  趋向于对角矩阵, 即 Jacobi 方法是收













敛的.

在实际计算中, 可预先取一个小的控制量  $\varepsilon > 0$ . 若成立

$$|a_{ij}^{(k)}| < \varepsilon, \quad i, j = 1, 2, \dots, n, \ i \neq j,$$

则可视  $A_k$  为对角矩阵, 从而结束计算.  $A_k$  的对角元素可视为 A 的特 征值.

Jacobi 方法也可以求 A 的所有特征向量. 事实上, 由

$$A$$
  $D$   $A$   $D^T$   $D$   $D$   $A$   $D^T$   $D^T$ 

$$A_k = R_k A_{k-1} R_k^T = R_k R_{k-1} A_{k-2} R_{k-1}^T R_k^T = \cdots$$

$$= R_k R_{k-1} \cdots R_1 A R_1^T \cdots R_{k-1}^T R_k^T,$$

若记

$$Q_k = R_1^T \cdots R_{k-1}^T R_k^T,$$

 $A_k = Q_k^T A Q_k$ .

(8.24)

(8.22)





这里,  $Q_k$  为正交矩阵. 若  $A_k$  可视为对角矩阵, 其对角元即为 A 的特征值, 其第 i 个对角元  $a_{ii}^{(k)}$  对应的特征向量就是  $Q_k$  的第 i 列元素构成的向量.  $Q_k$  的计算可与 A 的旋转相似变换同步进行. 若令  $Q_0 = I$ , 则

$$Q_k = Q_{k-1} R_k^T. (8.25)$$

若  $R_k = R_{ij}$ , 得  $Q_k$  的计算公式如下:

$$\begin{cases}
q_{li}^{(k)} = q_{li}^{(k-1)}c + q_{lj}^{(k-1)}s, & l = 1, 2, \dots, n, \\
q_{lj}^{(k)} = -q_{li}^{(k-1)}s + q_{lj}^{(k-1)}c, & l = 1, 2, \dots, n, \\
q_{km}^{(k)} = q_{km}^{(k-1)}, & k, m \neq i, j.
\end{cases}$$
(8.26)

也就是说,除了第i,j列元素发生变化外,其它元素不变.若不需要计算特征向量,则可省略此步.

根据上讨论, 可得 Jacobi 方法的计算步骤如下:













Back

算法 **8.3** (Jacobi 方法)

步 1 输入矩阵 A, Q = I, 初始向量 x, 误差限  $\varepsilon$ , 最大迭代次数  $N, \; \mathbb{Z} \; k := 1;$ 

步 2 在矩阵中找绝对值最大的非对角元

$$\mu = \left| a_{irjr} \right| = \max_{\substack{1 \le i, j \le n \\ i \ne j}} |a_{ij}|,$$

置  $i := i_r$ ,  $j := j_r$ ;

步 3 按 (8.16)-(8.20) 式计算 d, t, c, s 的值和矩阵  $A_1$  的元素  $a_{lm}^{(1)}, l, m = 1, 2, \cdots, n;$ 

步 4 更新 Q 的元素:

$$\begin{cases} q_{li} := q_{li}c + q_{lj}s, \\ q_{lj} := -q_{li}s + q_{lj}c, \end{cases} l = 1, 2, \dots, n.$$











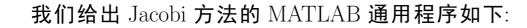






步 5 若  $\mu < \varepsilon$ , 输出  $A_1$  的对角元和 Q 的列向量, 停算; 否则, 转步 6;

步 6 若 k < N, 置 k := k + 1, 转步 2; 否则输出计算失败信息, 停算.



%majacobieig.m
function [V,D]=majacobieig(A,tol)

%用途:用Jacobi方法求实对称矩阵A的特征值和特征向量

%格式: [V,D]=majacobieig(A,tol) A为n阶对称方阵,tol为容

% 许误差,V是特征向量矩阵,D是n阶对角矩阵,其对角

% 元为矩阵A的n个特征值

if nargin<2,tol=1e-3;end

[n,n]=size(A);



14/20









Back

```
%初始化
D=A; V=eye(n); flag=1;
%计算A的非对角元绝对值最大元素所在的行p和列q
[w1,p]=max(abs(D-diag(diag(D))));
[w2,q] = max(w1); p=p(q);
while(flag==1)
  d=(D(q,q)-D(p,p))/(2*D(p,q));
  \frac{1}{2} %t=sign(d)/(abs(d)+sqrt(1+d^2));
  if(d>0)
     t=-d+sqrt(d^2+1);
  else if(d<0)
     t=-d-sqrt(d^2+1);
    else
```

```
t=1:
  end
end
c=1/sqrt(t^2+1); s=c*t;
R=[c s; -s c];
D([p q],:)=R'*D([p q],:);
D(:,[p q])=D(:,[p q])*R;
V(:,[p q])=V(:,[p q])*R;
[w1,p]=max(abs(D-diag(diag(D))));
[w2,q] = max(w1); p=p(q);
if (abs(D(p,q)) < tol*sqrt(sum(diag(D).^2)/n))
   flag=0;
end
```

end

D=diag(diag(D));

例 8.5 利用 Jacobi 方法通用程序 majacobieig.m, 求实对称矩阵 A 的全部特征值和对应的特征向量, 其中

$$A = \begin{pmatrix} 3 & 2 & 1 \\ 2 & 5 & 4 \\ 1 & 4 & 7 \end{pmatrix}.$$

解 在 MATLAB 命令窗口执行:



.7/20











Dack

### §8.2.3 Jacobi 方法的收敛性

我们现在来证明 Jacobi 方法的收敛性. 记实对称矩阵 A 的非对

角元素的平方和为 
$$S(A) = \sum_{n=0}^{\infty} a_{lm}^{2}. \tag{8.27}$$









Back

设  $A_{k+1} = R_{ij}A_kR_{ij}^T$ , 则由 (8.20) 不难验证

$$S(A_{k+1}) = S(A_k) - 2\left[a_{ij}^{(k)}\right]^2. \tag{8.28}$$

即经过这种正交相似变换后,  $A_{k+1}$  的非对角元素平方和减少了  $2[a_{ij}^{(k)}]^2$ . 同时, 容易验证

$$\left[a_{ii}^{(k+1)}\right]^2 + \left[a_{jj}^{(k+1)}\right]^2 = \left[a_{ii}^{(k)}\right]^2 + \left[a_{jj}^{(k)}\right]^2 + 2\left[a_{ij}^{(k)}\right]^2, \tag{8.29}$$
 即对角元素的平方和增加了  $2\left[a_{ij}^{(k)}\right]^2$ . 若在 Jacobi 方法中, 每次旋转正

即对角元素的平方和增加了  $2[a_{ij}^{(k)}]^2$ . 若在 Jacobi 方法中, 每次旋转正 交相似变换使  $A_k$  的绝对值最大的非对角元素化为 0, 则成立以下定 理:

定理 **8.3** 记实对称矩阵  $A = A_0$ , 若在 Jacobi 方法中, 每次旋转正交相似变换使  $A_k$  的绝对值最大的非对角元素化为 0, 则得到的矩阵序列  $\{A_k\}$  趋向于对角矩阵.



0/20













## 证 设 $A_k$ 的绝对值最大的非对角元素为 $a_{ij}^{(k)}$ , 故有

$$\left[a_{ij}^{(k)}\right]^2 \ge \frac{1}{n(n-1)}S(A_k).$$

用旋转正交相似变换将其化为 0, 得  $A_{k+1}$ , 此时

$$S(A_{k+1}) = S(A_k) - 2[a_{ij}^{(k)}]^2 \le S(A_k) - \frac{2}{n(n-1)}S(A_k)$$
$$= \left[1 - \frac{2}{n(n-1)}\right]S(A_k) \le \left[1 - \frac{2}{n(n-1)}\right]^{k+1}S(A).$$

由于

$$1 - \frac{2}{n(n-1)} < 1,$$

所以

$$\lim S(A_{k+1}) = 0,$$

即  $A_{k+1}$  趋向于对角矩阵, 故 Jacobi 方法是收敛的.