



1/12

现代数值计算方法

第二章 解线性方程组的迭代法



Back

Close



第二章 解线性方程组的迭代法

§2.2 雅可比迭代法

§2.2.1 迭代公式及其通用程序

对于方程组 (2.1), 设 $a_{ii} \neq 0$, $i = 1, \dots, n$, 可以得到

$$a_{ii}x_i = b_i - \sum_{j=1, j \neq i}^n a_{ij}x_j, \quad i = 1, \dots, n,$$

即

$$x_i = \frac{1}{a_{ii}} \left(b_i - \sum_{j=1, j \neq i}^n a_{ij}x_j \right), \quad i = 1, \dots, n.$$



Back

Close

其相应的迭代公式为

$$x_i^{(k+1)} = \frac{1}{a_{ii}} \left(b_i - \sum_{j=1, j \neq i}^n a_{ij} x_j^{(k)} \right), \quad i = 1, \dots, n. \quad (2.11)$$

迭代公式 (2.11) 称为雅可比 (Jacobi) 迭代法.

为便于收敛性分析, 可将分量形式的迭代公式 (2.11) 改写成矩阵形式. 令

$$N = D = \text{diag}(a_{11}, a_{22}, \dots, a_{nn}),$$

因 $a_{ii} \neq 0, i = 1, \dots, n$, 故 N 非奇异. 对 A 作分裂得

$$A = (A - D) + D,$$

则方程组 $Ax = b$ 可改写为

$$Dx = (D - A)x + b,$$



因此有

$$x = D^{-1}(D - A)x + D^{-1}b.$$

相应的迭代公式为

$$x^{(k+1)} = D^{-1}(D - A)x^{(k)} + D^{-1}b \quad (2.12)$$

简记为

$$x^{(k+1)} = B_J x^{(k)} + f_J, \quad (2.13)$$

其中 $B_J = D^{-1}(D - A) = I - D^{-1}A$, $f_J = D^{-1}b$. 迭代公式 (2.12) 或 (2.13) 也称为 Jacobi 迭代, 同时称 (2.13) 中的 B_J 为 Jacobi 迭代矩阵.

下面给出 Jacobi 迭代法的具体算法步骤:

算法 2.1 (Jacobi 迭代法)

步 1 取初始点 $x^{(0)}$, 精度要求 ε , 最大迭代次数 N , 置 $k := 0$;

步 2 由 (2.11) 或 (2.12) 计算 $x^{(k+1)}$;



4/12



Back

Close

步 3 若 $\|x^{(k+1)} - x^{(k)}\|_{\infty} \leq \varepsilon$, 则停算, 输出 $x^{(k+1)}$ 作为方程组的近似解;

步 4 若 $k = N$, 则停算, 输出迭代失败信息; 否则置 $k := k + 1$, 转步 2.

根据算法 2.1, 编制 MATLAB 程序如下:

- Jacobi迭代法 MATLAB 程序

```
%majacobi.m
```

```
function x=majacobi(A,b,x0,ep,N)
```

```
%用途: 用Jacobi迭代法解线性方程组Ax=b
```

```
%格式: x=majacobi(A,b,x0,ep,N)  A为系数矩阵,b为右端向  
%      量,x0为初始向量(默认零向量),ep为精度(默认1e-6),  
%      N为最大迭代次数(默认500次), x返回近似解向量
```



5/12



Back

Close

```
n=length(b);  
if nargin<5,N=500; end  
if nargin<4,ep=1e-6; end  
if nargin<3,x0=zeros(n,1); end  
x=zeros(n,1);  
k=0;  
while k<N  
for i=1:n  
x(i)=(b(i)-A(i,[1:i-1,i+1:n])*x0([1:i-1,i+1:n]))/A(i,i);  
end  
if norm(x-x0,inf)<ep, break; end  
x0=x ;k=k+1;  
end
```



6/12



Back

Close

```
if k==N, Warning('已达到迭代次数上限'); end  
disp(['k=',num2str(k)])
```



7/12

例 2.1 用 Jacobi 迭代法程序 majacobi.m 解线性方程组：

$$\begin{pmatrix} 0.76 & -0.01 & -0.14 & -0.16 \\ -0.01 & 0.88 & -0.03 & 0.05 \\ -0.14 & -0.03 & 1.01 & -0.12 \\ -0.16 & 0.05 & -0.12 & 0.72 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ x_4 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0.68 \\ 1.18 \\ 0.12 \\ 0.74 \end{pmatrix}$$

取初始点 $x^{(0)} = (0, 0, 0, 0)^T$, 精度要求 $\varepsilon = 10^{-6}$.

解 在 MATLAB 命令窗口执行程序 majacobi.m:

```
>>A=[0.76 -0.01 -0.14 -0.16; -0.01 0.88 -0.03 0.05;  
      -0.14 -0.03 1.01 -0.12; -0.16 0.05 -0.12 0.72];  
>> b=[0.68 1.18 0.12 0.74]';
```



Back

Close

```
>> x=majacobi(A,b)
```

得到计算结果：

```
k= 13
```

```
x =
```

```
1.27616261026619
```

```
1.29806392739565
```

```
0.48904201392258
```

```
1.30273287985933
```

§2.1.2 收敛性分析

对于 Jacobi 迭代法, 我们有下面的收敛性定理.



8/12



Back

Close



9/12

定理 2.7 若线性方程组 (2.1) 的系数矩阵 A 满足下列条件之一, 则 Jacobi 迭代收敛:

$$(1) \quad \|B_J\|_\infty = \max_i \sum_{j=1, j \neq i}^n \frac{|a_{ij}|}{|a_{ii}|} < 1;$$

$$(2) \quad \|B_J\|_1 = \max_j \sum_{i=1, i \neq j}^n \frac{|a_{ij}|}{|a_{ii}|} < 1;$$

$$(3) \quad \|B_J^T\|_\infty = \max_i \sum_{j=1, j \neq i}^n \frac{|a_{ji}|}{|a_{jj}|} < 1.$$

证 (1) 对于 Jacobi 迭代,

$$\rho(B_J) \leq \|B_J\|_\infty = \max_i \sum_{j=1, j \neq i}^n \frac{|a_{ij}|}{|a_{ii}|} < 1,$$

所以 Jacobi 迭代收敛.



Back

Close

(2) 同理

$$\rho(B_J) \leq \|B_J\|_1 = \max_j \sum_{i=1, i \neq j}^n \frac{|a_{ij}|}{|a_{ii}|} < 1,$$

所以 Jacobi 迭代收敛.

(3) 由于

$$\begin{aligned} \rho(B_J) &= \rho(I - D^{-1}A) = \rho[(I - D^{-1}A)^T] \\ &= \rho(I - A^T D^{-1}) \leq \|I - A^T D^{-1}\|_\infty \\ &= \max_i \sum_{j=1, j \neq i}^n \frac{|a_{ji}|}{|a_{jj}|} < 1, \end{aligned}$$

所以 Jacobi 迭代收敛. □

注 2.1 定理 2.7 只是雅可比迭代收敛的充分条件而非必要条件.
请仔细领会下面的例题.



10/12



Back

Close



11/12

例 2.2 证明用雅可比迭代法求解下列方程组是收敛的:

$$\begin{pmatrix} 3 & 0 & -2 \\ 0 & 2 & 1 \\ -2 & 1 & 2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 2 \\ -1 \\ 3 \end{pmatrix}.$$

证 显然方程组的系数矩阵不满足定理 2.7 的条件, 因此不能使用该定理来判断迭代法的收敛性.

注意到, 雅可比迭代矩阵为

$$B_J = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 2/3 \\ 0 & 0 & -1/2 \\ 1 & -1/2 & 0 \end{pmatrix}.$$

$$\det(\lambda I - B_J) = \begin{vmatrix} \lambda & 0 & -2/3 \\ 0 & \lambda & 1/2 \\ -1 & 1/2 & \lambda \end{vmatrix} = \lambda\left(\lambda^2 - \frac{1}{4}\right) - \frac{2}{3}\lambda = 0,$$



Back

Close

其特征根为

$$\lambda_1 = 0, \lambda_2 = -\sqrt{\frac{11}{12}}, \lambda_3 = \sqrt{\frac{11}{12}}.$$

由于谱半径

$$\rho(B_J) = \sqrt{\frac{11}{12}} < 1,$$

故雅可比迭代收敛.

□

作业：P31: 2.3; P33: 2.13.



12/12



Back

Close