

Numerical Algebra: Homework 9

HUANG Wenchong

3200100006

May 3, 2022

1. 证: $M_1^{(\text{Jacob})} = \begin{pmatrix} \frac{1}{2} & & \\ & 1 & \\ & & -\frac{1}{2} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 0 & 1 & -1 \\ -1 & 0 & -1 \\ -1 & -1 & 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 & \frac{1}{2} & -\frac{1}{2} \\ -1 & 0 & -1 \\ \frac{1}{2} & \frac{1}{2} & 0 \end{pmatrix}, \lambda_1=0, \lambda_2=\frac{\sqrt{5}}{2}i, \lambda_3=-\frac{\sqrt{5}}{2}i$

$\rho(M_1^{(\text{Jacob})}) = \frac{\sqrt{5}}{2} > 1$, 故 Jacob 迭代法在 A_1 上不收敛

$M_1^{(\text{G-S})} = \begin{pmatrix} 2 & & \\ & 1 & \\ & & -2 \end{pmatrix}^{-1} \begin{pmatrix} 0 & 1 & -1 \\ -1 & 0 & -1 \\ -1 & -1 & 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 & \frac{1}{2} & -\frac{1}{2} \\ 0 & -\frac{1}{2} & -\frac{1}{2} \\ 0 & 0 & -\frac{1}{2} \end{pmatrix}, \lambda_1=0, \lambda_2=\lambda_3=-\frac{1}{2}$

$\rho(M_1^{(\text{G-S})}) = \frac{1}{2} < 1$, 故 G-S 迭代法在 A_1 上收敛.

$M_2^{(\text{Jacob})} = \begin{pmatrix} 1 & & \\ & 1 & \\ & & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 0 & -2 & 2 \\ -1 & 0 & -1 \\ -2 & -2 & 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 & -2 & 2 \\ -1 & 0 & -1 \\ -2 & -2 & 0 \end{pmatrix}, \lambda_1=\lambda_2=\lambda_3=0$

$\rho(M_2^{(\text{Jacob})}) = 0 < 1$, 故 Jacob 迭代法在 A_2 上收敛.

$M_2^{(\text{G-S})} = \begin{pmatrix} 1 & & \\ & 1 & \\ & & 1 \end{pmatrix}^{-1} \begin{pmatrix} 0 & -2 & 2 \\ -1 & 0 & -1 \\ -2 & -2 & 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 & -2 & 2 \\ 0 & 2 & -3 \\ 0 & 0 & 2 \end{pmatrix}, \lambda_1=0, \lambda_2=\lambda_3=2$

$\rho(M_2^{(\text{G-S})}) = 2 > 1$, 故 G-S 迭代法在 A_2 上不收敛.

□

2. 证: 由 $P(B)=0$ 知 B 仅有特征根 0, 且重数为 n .

于是 \exists 正交阵 P , 若当阵 J , 使得 $B = P^T J P$, 其中 $J = \begin{pmatrix} 0 & & \\ & \ddots & \\ & & 0 \end{pmatrix}_{n \times n}$

显然 $J^n = 0$. 故 $B^n = (P^T J P)^n = P^T J^n P = 0$

由迭代格式 $x_{n+1} = Bx_n + g$, 得:

$$x_n = B^n x_0 + (B^{n-1} + B^{n-2} + \dots + I)g$$

$$= (B^{n-1} + B^{n-2} + \dots + I)g$$

于是 $Bx_n + g = (B^n + B^{n-1} + \dots + B)g + g$

$$= B^n g + (B^{n-1} + B^{n-2} + \dots + I)g$$

$$= (B^{n-1} + B^{n-2} + \dots + I)g = x_n.$$

故 x_n 是方程 $Bx + g = x$ 的精确解. 从而最多迭代 n 步即可.

□

3. 解: (1) $|A - \lambda I| = \begin{vmatrix} 1-\lambda & a \\ \alpha & 1-\lambda \end{vmatrix} = (1-\lambda)^2 - a^2 = (1-\lambda)(1-\lambda+a)(1-\lambda-a)$

得 A 的特征根: $\lambda_1 = 1, \lambda_2 = 1+a, \lambda_3 = 1-a$

A 正定 $\Leftrightarrow \lambda_1, \lambda_2, \lambda_3 > 0 \Leftrightarrow \begin{cases} 1+a > 0 \\ 1-a > 0 \end{cases} \Leftrightarrow -1 < a < 1$

(2) $M^{(Jacobi)} = \begin{pmatrix} 0 & 0 & -a \\ 0 & 0 & 0 \\ -\alpha & 0 & 0 \end{pmatrix}$, 有特征根 $0, a, -a$

故 $\rho(M^{(Jacobi)}) = |a|$, 当 $|a| < 1$, Jacob 迭代法收敛

(3) $M^{(G-S)} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ \alpha & 0 & a \end{pmatrix}^{-1} \begin{pmatrix} 0 & 0 & -a \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 & 0 & -a \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & a \end{pmatrix}$, 有特征根 $0, a$

故 $\rho(M^{(G-S)}) = |a|$, 当 $|a| < 1$, G-S 迭代法收敛

□

8. 证: 设 λ 为 H 的任一特征根, 对应特征向量 x , 则: $Hx = \lambda x$

从而: $x^T B x = x^T (P - H^T P H) x$
 $= x^T P x - (Hx)^T P (Hx)$
 $= x^T P x - \lambda^2 (x^T P x)$
 $= (1 - \lambda^2) (x^T P x)$

由 B, P 的正定性, 有 $x^T B x > 0, x^T P x > 0$, 从而必有 $1 - \lambda^2 > 0$

$\Rightarrow |\lambda| < 1 \Rightarrow \rho(H) < 1$

故迭代法 $x_{k+1} = Hx_k + b$ 收敛

□

9. 证: 考虑 Jacob 迭代矩阵为 $B = D^{-1}(L+U) = I - D^{-1}A$

设带参数 ω 的 JOR 迭代矩阵为 B_ω , 则 $B_\omega = I - \omega D^{-1}A$

设 λ 是 B_ω 的特征值, 则:

$|\lambda I - B_\omega| = 0 \Leftrightarrow |(\lambda - 1)I + \omega D^{-1}A| = 0 \Leftrightarrow \left| \frac{\lambda-1}{\omega} I + D^{-1}A \right| = 0$

$\Leftrightarrow \left| \frac{\lambda-1}{\omega} I - (I - D^{-1}A) \right| = 0 \Leftrightarrow \left| \left(1 + \frac{\lambda-1}{\omega}\right) I - B \right| = 0$

$\Leftrightarrow 1 + \frac{\lambda-1}{\omega}$ 是 B 的特征值

由 Jacob 迭代法收敛知 $\rho(B) < 1$, 即 $\left| 1 + \frac{\lambda-1}{\omega} \right| < 1$

记 $\theta = 1 + \frac{\lambda-1}{\omega}$, $\theta = \alpha + i\beta$ ($\alpha, \beta \in \mathbb{R}$), 有 $\alpha^2 + \beta^2 < 1$, 且必有 $-1 < \alpha < 1$

$$\text{易得 } \lambda = \theta\omega - \omega + 1 = (\alpha\omega - \omega + 1) + i\beta\omega$$

$$(\alpha\omega - \omega + 1)^2 + \beta^2\omega^2 = \alpha^2\omega^2 + \omega^2 + 1 - 2\alpha\omega^2 + 2\alpha\omega - 2\omega + \beta^2\omega^2$$

$$< \omega^2 + \omega^2 + 1 - 2\alpha\omega^2 + 2\alpha\omega - 2\omega$$

$$= 2\omega^2(1-\alpha) + 2\omega(\alpha-1) + 1$$

$$= 2\omega(1-\alpha)(\omega-1) + 1 < 1$$

(由于 $1-\alpha > 0$, $\omega-1 < 0$, 故 $\omega(1-\alpha)(\omega-1) < 0$)

$\Rightarrow |\lambda| < 1$. 从而 $\rho(B_\omega) < 1$. 即带参数 ω 的JOR迭代法收敛

□

10. 证: 必要性: 因 D 具有正对角元, \exists 正对角元对角阵 S , 使 $D=S^2$

$$\text{注意到 } I - \omega D^*A = S^*(I - \omega S^*AS^*)S$$

即 $I - \omega D^*A$ 与 $I - \omega S^*AS^*$ 相似, 具有相同的特征根.

1) 设 λ 是 S^*AS^* 的特征根, 则:

$$|\lambda I - S^*AS^*| = 0 \Leftrightarrow |-\omega\lambda I + \omega S^*AS^*| = 0$$

$$\Leftrightarrow |(1-\omega\lambda)I - (I - \omega S^*AS^*)| = 0$$

$$\Leftrightarrow 1-\omega\lambda \text{ 是 } I - \omega S^*AS^* \text{ 的特征根}$$

易由 A 实对称知 $I - \omega S^*AS^*$ 实对称, 从而特征根都是实数

$$\text{于是 } -1 < 1-\omega\lambda < 1 \Rightarrow 0 < \lambda < \frac{2}{\omega}$$

从而 S^*AS^* 正定, 对称性显然.

而 $\forall x \in \mathbb{R}^n$, $x^T Ax = (Sx)^T S^*AS^*(Sx) > 0$, 故 A 对称正定.

2) 注意到 $2I - \omega S^*AS^* = \omega S^*(2\omega^{-1}D - A)S^{-1}$

从而 $2\omega^{-1}D - A$ 与 $2I - \omega S^*AS^*$ 具有相同的正定性. (对称性显然)

设 λ 是 $2I - \omega S^*AS^*$ 的特征根, 则:

$$|\lambda I - (2I - \omega S^*AS^*)| = 0$$

$$\Leftrightarrow |(\lambda-2)I - (I - \omega S^*AS^*)| = 0$$

$$\Leftrightarrow \lambda-1 \text{ 是 } I - \omega S^*AS^* \text{ 的特征根}$$

$$\Rightarrow -1 < \lambda-1 < 1 \Rightarrow 0 < \lambda < 2$$

故 $2I - \omega S^*AS^*$ 正定, 从而 $2\omega^{-1}D - A$ 正定, 对称性显然.

充分性: 利用必要性中的一些观察:

$$I - \omega D^*A \text{ 相似于 } I - \omega S^*AS^*$$

$$A \text{ 正定} \Leftrightarrow S^*AS^* \text{ 正定}$$

$$2\omega^{-1}D - A \text{ 正定} \Leftrightarrow 2I - \omega S^*AS^* \text{ 正定}$$

设 λ 是 $I - \omega D^*A$ 的特征根, 则也是 $I - \omega S^*AS^*$ 的特征根.

$$\Rightarrow |\lambda I - (I - \omega S^*AS^*)| = 0 \Rightarrow \left| \frac{1-\lambda}{\omega} I - S^*AS^* \right| = 0 \Rightarrow \frac{1-\lambda}{\omega} > 0 \Rightarrow \lambda < 1$$

$$\text{又 } |\lambda I - (I - \omega S^*AS^*)| = 0 \Rightarrow |(\lambda+1)I - (2I - \omega S^*AS^*)| = 0 \Rightarrow \lambda+1 > 0 \Rightarrow \lambda > -1$$

故得 $\rho(I - \omega D^*A) < 1$. 即 JOR 迭代法收敛

□

11. (1) A: 严格对角占优, 即 $\sum_{j \neq i} |a_{ij}| < |a_{ii}|$, $i=1, 2, \dots, n$

$$\text{证: } \lambda I - L_\omega = (D - \omega L)^{-1} (\lambda(D - \omega L) - (1 - \omega)D - \omega U)$$

$$\begin{aligned} \text{记 } C &= \lambda(D - \omega L) - (1 - \omega)D - \omega U \\ &= (\lambda - 1 + \omega)D - \lambda\omega L - \omega U \end{aligned}$$

$$\text{则 } \begin{cases} c_{ii} = (\lambda - 1 + \omega)a_{ii} \\ c_{ij} = \lambda\omega a_{ij}, j < i \\ c_{ij} = \omega a_{ij}, j > i \end{cases} \quad \text{现假设 } |\lambda| \geq 1$$

$$\begin{aligned} \text{从而 } \sum_{j \neq i} |c_{ij}| &= \omega \left(|\lambda| \sum_{j=1}^{i-1} |a_{ij}| + \sum_{j=i+1}^n |a_{ij}| \right) \\ &= \omega \sum_{j=1}^{i-1} |a_{ij}| + \omega(|\lambda| - 1) \sum_{j=i}^n |a_{ij}| \\ &\leq \omega \sum_{j=1}^n |a_{ij}| + (|\lambda| - 1) \sum_{j=1}^n |a_{ij}| \\ &= (\omega + |\lambda| - 1) \sum_{j=1}^n |a_{ij}| \\ &< (\omega + |\lambda| - 1) |a_{ii}| \\ &= (|\lambda| - |1 - \omega|) |a_{ii}| \\ &\leq |\lambda - 1 + \omega| \cdot |a_{ii}| = |c_{ii}| \end{aligned}$$

从而 C 严格对角占优, 故 C 非奇异, 于是 $\lambda I - L_\omega = (D - \omega L)^{-1} C$ 非奇异.

即 $|\lambda| \geq 1$ 不是 L_ω 的特征值. 故 $\rho(L_\omega) < 1$, 从而带参 ω 的 SOR 迭代法收敛. □

(2) A: 不可约对角占优.

证: 与 (1) 同理, $\left. \begin{matrix} |\lambda| \geq 1 \\ A \text{ 不可约对角占优} \end{matrix} \right\} \Rightarrow C \text{ 不可约对角占优} \Rightarrow C \text{ 非奇异}$
 $\Rightarrow \rho(L_\omega) < 1$, SOR 收敛. □

补充题 1. 设 A 的元素满足 $\sum_{j \neq i} \frac{|a_{ij}|}{|a_{ii}|} < 1, j=1, 2, \dots, n$, 则其 Jacob 迭代收敛

证: Jacob 迭代矩阵 $B = D^{-1}(L+U)$, 元素为 $b_{ij} = -\frac{a_{ij}}{a_{ii}} (i \neq j), b_{ii} = 0$

$$\|B\|_1 = \max_{1 \leq j \leq n} \sum_{i=1}^n |b_{ij}| = \max_{1 \leq j \leq n} \sum_{i \neq j} \frac{|a_{ij}|}{|a_{ii}|} < 1$$

$\Rightarrow \rho(B) \leq \|B\|_1 < 1$. 故 Jacob 迭代收敛

□

补充题 2. 设 A 的元素满足 $\sum_{j \neq i} \frac{|a_{ij}|}{|a_{ii}|} < 1, j=1, 2, \dots, n$, 则其 Gauss-Seidel 迭代收敛

证: G-S 迭代矩阵 $B = (D-L)^{-1}U$

设 λ 为 B 的一个特征值, 则 $\lambda I - B$ 奇异

$$\lambda I - B = \lambda I - (D-L)^{-1}U = (D-L)^{-1}(\lambda D - \lambda L - U)$$

若 $\lambda \geq 1$, 记 $\lambda D - \lambda L - U = (c_{ij})$, 则 $c_{ij} = \lambda a_{ij} (i \geq j), c_{ij} = a_{ij} (i < j)$

$$\Rightarrow \sum_{j=1}^n \frac{|c_{ij}|}{|c_{ii}|} = \sum_{j=1}^i \frac{|a_{ij}|}{\lambda |a_{ii}|} + \sum_{j=i+1}^n \frac{\lambda |a_{ij}|}{\lambda |a_{ii}|} \leq \sum_{j=1}^{i-1} \frac{|a_{ij}|}{|a_{ii}|} + \sum_{j=i+1}^n \frac{|a_{ij}|}{|a_{ii}|} = \sum_{j \neq i} \frac{|a_{ij}|}{|a_{ii}|} < 1$$

$\Rightarrow \lambda D - \lambda L - U$ 非奇异 $\Rightarrow \lambda I - B$ 非奇异. 矛盾!

故必有 $\lambda < 1$, 从而 $\rho(B) < 1$, 即将 G-S 迭代法收敛

□

1 上机题报告

1.1 通用子程序设计

1.1.1 Jacob 迭代法

迭代格式：

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

设停机准则为 $\|x^{(k+1)} - x^{(k)}\|_2 \leq err$ ，Matlab 程序实现如下：

```
function [x,step] = jacob(A,b,err)
    n = size(A,1);
    H = diag(ones(n,1)./diag(A));
    B = eye(n) - H*A;
    g = H*b;
    x0 = zeros(n,1);
    x = g;
    step = 0;
    while vecnorm(x-x0)>err
        x0 = x;
        x = B*x + g;
        step = step + 1;
    end
end
```

1.1.2 Gauss-Seidel 迭代法

迭代格式：

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

分量形式为：

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

设停机准则为 $\|x^{(k+1)} - x^{(k)}\|_2 \leq err$ ，Matlab 程序实现如下：

```
function [x,step] = gauss_seidel(A,b,err)
    n = size(A,1);
    x0 = zeros(n,1);
    x = b;
    step = 0;
    while vecnorm(x-x0)>err
        x0 = x;
        for i = 1:n
            x(i) = b(i);
            for j = 1:n
```

```

        if j~=i
            x(i) = x(i) - A(i,j)*x(j);
        end
    end
    x(i) = x(i)/A(i,i);
end
step = step + 1;
end
end

```

1.1.3 超松弛迭代法

迭代格式：

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

分量形式为：

$$x_i^{(k)} = (1 - \omega)x_i^{(k-1)} + \omega \left(g_i + \sum_{j=1}^{i-1} b_{ij}x_j^{(k)} + \sum_{j=i+1}^n b_{ij}x_j^{(k-1)} \right)$$

其中：

$$B = I - D^{-1}A, \quad g = D^{-1}b$$

设停机准则为 $\|x^{(k+1)} - x^{(k)}\|_2 \leq err$ ，Matlab 程序实现如下：

```

function [x,step] = sor(A,b,omega,err)
    n = size(A,1);
    x0 = zeros(n,1);
    x = b;
    step = 0;
    g = b./diag(A);
    B = eye(n) - diag(ones(n,1)./diag(A))*A;
    while vecnorm(x-x0)>err && step<20000
        x0 = x;
        for i = 1:n
            x(i) = x(i) * (1-omega) + omega*g(i);
            for j = 1:n
                if j~=i
                    x(i) = x(i) + omega*B(i,j)*x(j);
                end
            end
        end
        step = step + 1;
    end
end

```


1.2 数值实验

1.2.1 测试代码

为保证求解精度，程序中设 $err = 10^{-7}$ ，停机准则为 $\|x^{(k+1)} - x^{(k)}\|_2 \leq err$

```
n = 100;
h = 1.0/n;
epsilon = 1;
a = 0.5;
A = zeros(n+1,n+1);
b = a*h*h*ones(n+1,1);
b(1) = 0;
b(n+1) = 1;
s = zeros(n+1,1);
for i = 0:n
    s(i+1) = (1-a)/(1-exp(-1/epsilon))*(1-exp(-i/(n*epsilon)))+a*i/n;
end

A(1,1) = 1;
for i = 2:n
    A(i,i-1) = epsilon;
    A(i,i) = -(2*epsilon+h);
    A(i,i+1) = epsilon+h;
end
A(n+1,n+1) = 1;

eps = 1e-7;
[x1,step1] = jacob(A,b,eps);
disp([step1 vecnorm(x1-s)]);
[x2,step2] = gauss_seidel(A,b,eps);
disp([step2 vecnorm(x2-s)]);
[x3,step3] = sor(A,b,1.95,eps);
disp([step3 vecnorm(x3-s)]);
```

1.2.2 松弛因子的选择

在对比各方法的优劣之前，先选择最佳的松弛因子使得 SOR 法能取得最好的表现。选择不同的松弛因子测试收敛所需的迭代次数，绘制如下图表

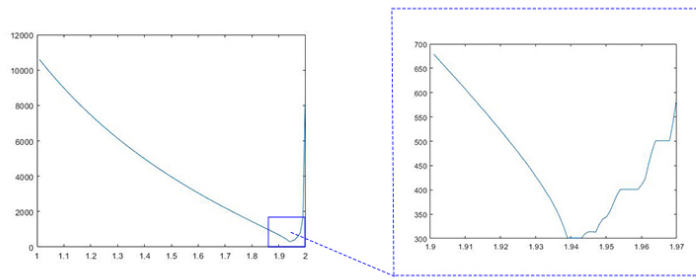


图 1: $\varepsilon = 1$ 时 SOR 迭代次数受松弛因子的影响曲线

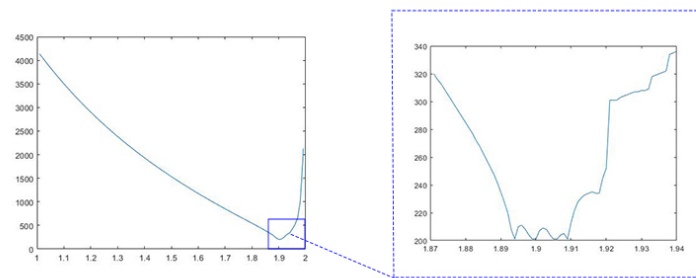


图 2: $\varepsilon = 0.1$ 时 SOR 迭代次数受松弛因子的影响曲线

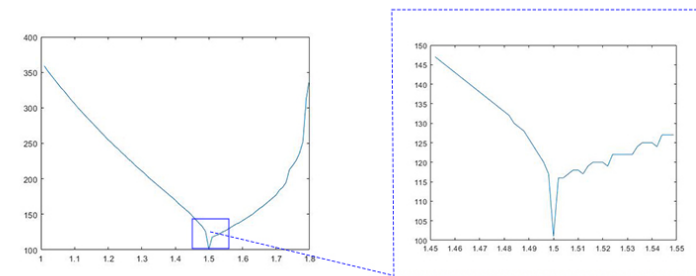


图 3: $\varepsilon = 0.01$ 时 SOR 迭代次数受松弛因子的影响曲线

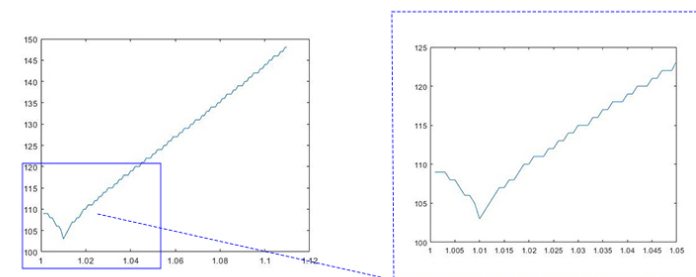


图 4: $\varepsilon = 0.0001$ 时 SOR 迭代次数受松弛因子的影响曲线

因此我们选择的松弛因子如下表：

ε	ω
1	1.94
0.1	1.90
0.01	1.50
0.0001	1.01

表 1: SOR 方法松弛因子的选择

1.2.3 三种迭代法的结果对比

在我们设定的停机准则下做数值实验，SOR 方法的松弛因子按表 1 所示选择，得到的结果如表 2-表 5 所示。

迭代方法	$\ y - y^*\ _2$	迭代次数
Jacob	2.3×10^{-3}	20898
G-S	2.3×10^{-3}	10778
SOR($\omega = 1.94$)	2.2×10^{-3}	301

表 2: $\varepsilon = 1$ 时各迭代方法的表现

迭代方法	$\ y - y^*\ _2$	迭代次数
Jacob	3.8×10^{-2}	8181
G-S	3.8×10^{-2}	4211
SOR($\omega = 1.9$)	3.8×10^{-2}	201

表 3: $\varepsilon = 0.1$ 时各迭代方法的表现

迭代方法	$\ y - y^*\ _2$	迭代次数
Jacob	9.9×10^{-2}	627
G-S	9.9×10^{-2}	365
SOR($\omega = 1.5$)	9.9×10^{-2}	101

表 4: $\varepsilon = 0.01$ 时各迭代方法的表现

迭代方法	$\ y - y^*\ _2$	迭代次数
Jacob	5.0×10^{-3}	120
G-S	5.0×10^{-3}	110
SOR($\omega = 1.01$)	5.0×10^{-3}	103

表 5: $\varepsilon = 0.0001$ 时各迭代方法的表现