

第一题 (a)(b)

Jacobi 迭代矩阵:

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

gauss_seidel 迭代矩阵:

$$x^{(k+1)} = -D + L^{-1}Ux^{(k)} + D + L^{-1}b; \quad (2)$$

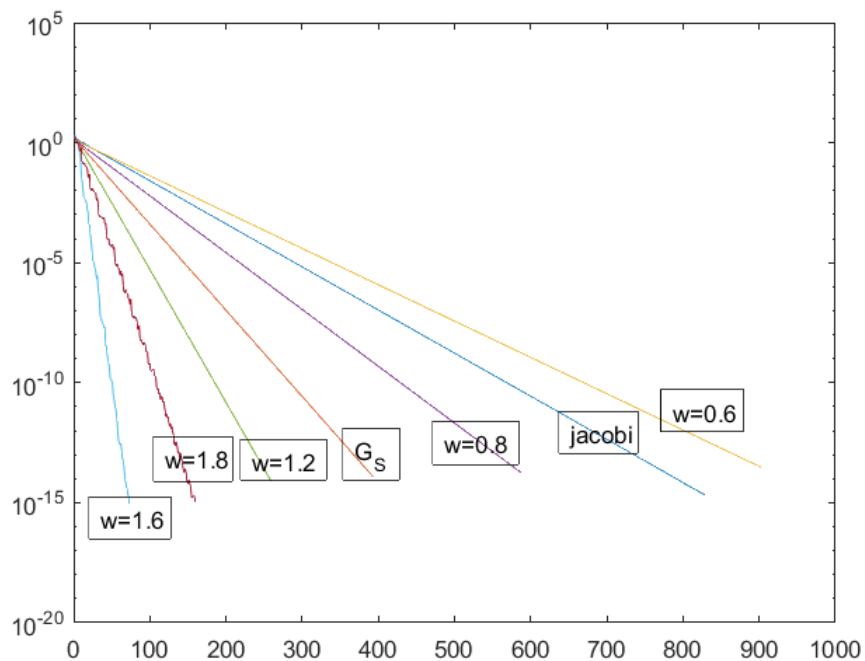
SoR 迭代矩阵:

$$x^{(k+1)} = (I + wD^{-1}L)^{-1}((1 - w)I - wD^{-1}U)x^{(k)} + w(I + wD^{-1}L)^{-1}D^{-1}b; \quad (3)$$

利用上述迭代矩阵求解问题，当误差（迭代解与精确解之差的 ∞ -范数）满足精度 10^{-15} 时迭代结束，同时记录误差大小-迭代次数函数。

利用精确解将误差大小和迭代次数的关系用 semilogy 图表示出来，可以尝试得出对应于 10^{-15} 的误差目标 w 值在 1.6 左右时收敛速度最快。

(横轴为迭代次数 n ，纵轴为迭代解与精确解的差距)



Matlab 程序显示如下：

```
clear, clc;
A=[2, -1, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0;
   -1, 2, -1, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0;
   0, -1, 2, -1, 0, 0, 0, 0, 0, 0;
   0, 0, -1, 2, -1, 0, 0, 0, 0, 0;
   0, 0, 0, -1, 2, -1, 0, 0, 0, 0;
   0, 0, 0, 0, -1, 2, -1, 0, 0, 0;
   0, 0, 0, 0, 0, -1, 2, -1, 0, 0;
   0, 0, 0, 0, 0, 0, -1, 2, -1, 0;
   0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, -1, 2, -1;
   0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, -1, 2];
b=[2; -2; 2; -1; 0; 0; 1; -2; 2; -2];
D=diag(diag(A));
L=tril(A, -1);
U=triu(A, 1);
I=eye(10);
x_real=[1; 0; 1; 0; 0; 0; 0; -1; 0; -1];

%jacobi
```

```

x0=[1; 1; 1; 1; 1; 1; 1; 1; 1; 1];
x1=[1; 1; 1; 1; 1; 1; 1; 1; 1; 1];
n=0;%迭代次数
while 1
    x1=D\ (D-A)*x0+D\b;
    if norm(x1-x0, inf)>1e-15
        x0=x1;
        n=n+1;
        r1(n)=norm(x1-x_real, inf);
    else
        break
    end
end
semilogy(r1)
hold on

%gauss_seidel
x0=[1; 1; 1; 1; 1; 1; 1; 1; 1; 1];
x1=[1; 1; 1; 1; 1; 1; 1; 1; 1; 1];
n=0;%迭代次数
while 1
    x1=-(D+L)\U*x0+(D+L)\b;
    if norm(x1-x0, inf)>1e-15
        x0=x1;
        n=n+1;
        r2(n)=norm(x1-x_real, inf);
    else
        break
    end
end
semilogy(r2);
hold on

%SoR
SoR(0.6, I, D, L, U, b, x_real);

```

```

SoR(0.8, I, D, L, U, b, x_real);
SoR(1.2, I, D, L, U, b, x_real);
SoR(1.6, I, D, L, U, b, x_real);%接近最优
SoR(1.8, I, D, L, U, b, x_real);
function SoR(w, I, D, L, U, b, x_real)
    x0=[1; 1; 1; 1; 1; 1; 1; 1; 1; 1];
    x1=[1; 1; 1; 1; 1; 1; 1; 1; 1; 1];
    n=0;%迭代次数
    while 1
        x1=(I+D\L*w)\((1-w)*I-D\U*w)*x0+(I+w*inv(D)*L)\(D\b)*w;
        if norm(x1-x0, inf)>1e-15
            x0=x1;
            n=n+1;
            r3(n)=norm(x1-x_real, inf);
        else
            break
        end
    end
    semilogy(r3)
    hold on
end

```

(c)

利用稀疏矩阵的特性，可以先 L-U 分解然后再进行对应矩阵迭代运算。

而本题是一个较为简单的矩阵，我的程序直接在迭代方程中忽略含矩阵中 0 元素的项，即得到了加速算法。各种方法改进前后的 10 次运行时间之和对比如下表 (单位：秒)：

迭代方法	总运行时间/s	
	改进前	改进后
jacobi	0.253018	0.009805
<i>gauss_seidel</i>	0.077205	0.006162
SoR w=0.6	0.624484	0.009901
SoR w=0.8	0.408401	0.007578
SoR w=1.2	0.189481	0.005008
SoR w=1.6	0.051715	0.000912
SoR w=1.8	0.130205	0.002243

表 1: 各种迭代方法改进前后总运行时间对比

MATLAB 程序显示如下：

```
clear, clc;
A=[2, -1, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0;
   -1, 2, -1, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0;
   0, -1, 2, -1, 0, 0, 0, 0, 0, 0;
   0, 0, -1, 2, -1, 0, 0, 0, 0, 0;
   0, 0, 0, -1, 2, -1, 0, 0, 0, 0;
   0, 0, 0, 0, -1, 2, -1, 0, 0, 0;
   0, 0, 0, 0, 0, -1, 2, -1, 0, 0;
   0, 0, 0, 0, 0, 0, -1, 2, -1, 0;
   0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, -1, 2, -1;
   0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, -1, 2];
b=[2; -2; 2; -1; 0; 0; 1; -2; 2; -2];
D=diag(diag(A));
L=tril(A, -1);
U=triu(A, 1);
I=eye(10);
x_real=[1; 0; 1; 0; 0; 0; 0; -1; 0; -1];
```

```

fprintf('%s\n', 'jacobi:')
jacobi(D, A, b);
i=1;
tic
while i<=10
    jacobi(D, A, b);
    i=i+1;
end
toc
jacobi_new(A, b);
i=1;
tic
while i<=10
    jacobi_new(A, b);
    i=i+1;
end
toc

fprintf('%s\n', 'gauss_seidel:')
gauss_seidel(D, L, U, b);
i=1;
tic
while i<=10
    gauss_seidel(D, L, U, b);
    i=i+1;
end
toc
gauss_seidel_new(A, b);
i=1;
tic
while i<=10
    gauss_seidel_new(A, b);
    i=i+1;
end

```

```

toc

fprintf('%s\n', 'SoRw=0.6:')
SoR(0.6, I, D, L, U, b);
i=1;
tic
while i<=10
    SoR(0.6, I, D, L, U, b);
    i=i+1;
end
toc
SoR_new(0.6, A, b);
i=1;
tic
while i<=10
    SoR_new(0.6, A, b);
    i=i+1;
end
toc

fprintf('%s\n', 'SoRw=0.8:')
SoR(0.8, I, D, L, U, b);
i=1;
tic
while i<=10
    SoR(0.8, I, D, L, U, b);
    i=i+1;
end
toc
SoR_new(0.8, A, b);
i=1;
tic
while i<=10
    SoR_new(0.8, A, b);
    i=i+1;

```

```

end
toc

fprintf('%s\n', 'SoRw=1.2:')
SoR(1.2, I, D, L, U, b);
i=1;
tic
while i<=10
    SoR(1.2, I, D, L, U, b);
    i=i+1;
end
toc
SoR_new(1.2, A, b);
i=1;
tic
while i<=10
    SoR_new(1.2, A, b);
    i=i+1;
end
toc

fprintf('%s\n', 'SoRw=1.6:')
SoR(1.6, I, D, L, U, b);
i=1;
tic
while i<=10
    SoR(1.6, I, D, L, U, b);
    i=i+1;
end
toc
SoR_new(1.6, A, b);
i=1;
tic
while i<=10
    SoR_new(1.6, A, b);

```



```

        i=i+1;
end
toc

fprintf('%s\n', 'SoRw=1.8:')
SoR(1.8, I, D, L, U, b);
i=1;
tic
while i<=10
    SoR(1.8, I, D, L, U, b);
    i=i+1;
end
toc
SoR_new(1.8, A, b);
i=1;
tic
while i<=10
    SoR_new(1.8, A, b);
    i=i+1;
end
toc

%jacobi
function jacobi(D, A, b)
    x0=[1; 1; 1; 1; 1; 1; 1; 1; 1; 1];
    x1=[1; 1; 1; 1; 1; 1; 1; 1; 1; 1];
    n=0;%迭代次数
    while 1
        x1=D\((D-A)*x0+D\b;
        if norm(x1-x0, inf)>1e-15
            x0=x1;
            n=n+1;
        else
            break
        end
    end
end

```

```

    end
end
%jacobi 改
function jacobi_new(A, b)
    x0=[1; 1; 1; 1; 1; 1; 1; 1; 1; 1];
    x1=[1; 1; 1; 1; 1; 1; 1; 1; 1; 1];
    n=0;%迭代次数
    while 1
        x1(1)=-A(1,2)/A(1,1)*x0(2)+b(1)/A(1,1);
        x1(2)=-A(2,1)/A(2,2)*x0(1)-A(2,3)/A(2,2)*
        x0(3)+b(2)/A(2,2);
        x1(3)=-A(3,2)/A(3,3)*x0(2)-A(3,4)/A(3,3)*
        x0(4)+b(3)/A(3,3);
        x1(4)=-A(4,3)/A(4,4)*x0(3)-A(4,5)/A(4,4)*
        x0(5)+b(4)/A(4,4);
        x1(5)=-A(5,4)/A(5,5)*x0(4)-A(5,6)/A(5,5)*
        x0(6)+b(5)/A(5,5);
        x1(6)=-A(6,5)/A(6,6)*x0(5)-A(6,7)/A(6,6)*
        x0(7)+b(6)/A(6,6);
        x1(7)=-A(7,6)/A(7,7)*x0(6)-A(7,8)/A(7,7)*
        x0(8)+b(7)/A(7,7);
        x1(8)=-A(8,7)/A(8,8)*x0(7)-A(8,9)/A(8,8)*
        x0(9)+b(8)/A(8,8);
        x1(9)=-A(9,8)/A(9,9)*x0(8)-A(9,10)/A(9,9)*
        x0(10)+b(9)/A(9,9);
        x1(10)=-A(10,9)/A(10,10)*x0(9)+b(10)/A(10,10);
        if norm(x1-x0, inf)>1e-15
            x0=x1;
            n=n+1;
        else
            break
        end
    end
end
end
%gauss_seidel

```

```

function gauss_seidel(D, L, U, b)
    x0=[1; 1; 1; 1; 1; 1; 1; 1; 1; 1];
    x1=[1; 1; 1; 1; 1; 1; 1; 1; 1; 1];
    n=0;%迭代次数
    while 1
        x1=-(D+L)\U*x0+(D+L)\b;
        if norm(x1-x0, inf)>1e-15
            x0=x1;
            n=n+1;
        else
            break
        end
    end
end
%gauss_seidel改
function gauss_seidel_new(A, b)
    x0=[1; 1; 1; 1; 1; 1; 1; 1; 1; 1];
    x1=[1; 1; 1; 1; 1; 1; 1; 1; 1; 1];
    n=0;%迭代次数
    while 1
        x1(1)=-A(1,2)/A(1,1)*x0(2)+b(1)/A(1,1);
        x1(2)=-A(2,1)/A(2,2)*x1(1)-A(2,3)/A(2,2)*
        x0(3)+b(2)/A(2,2);
        x1(3)=-A(3,2)/A(3,3)*x1(2)-A(3,4)/A(3,3)*
        x0(4)+b(3)/A(3,3);
        x1(4)=-A(4,3)/A(4,4)*x1(3)-A(4,5)/A(4,4)*
        x0(5)+b(4)/A(4,4);
        x1(5)=-A(5,4)/A(5,5)*x1(4)-A(5,6)/A(5,5)*
        x0(6)+b(5)/A(5,5);
        x1(6)=-A(6,5)/A(6,6)*x1(5)-A(6,7)/A(6,6)*
        x0(7)+b(6)/A(6,6);
        x1(7)=-A(7,6)/A(7,7)*x1(6)-A(7,8)/A(7,7)*
        x0(8)+b(7)/A(7,7);
        x1(8)=-A(8,7)/A(8,8)*x1(7)-A(8,9)/A(8,8)*
        x0(9)+b(8)/A(8,8);
    end
end

```

```

        x1(9)=-A(9,8)/A(9,9)*x1(8)-A(9,10)/A(9,9)*
        x0(10)+b(9)/A(9,9);
        x1(10)=-A(10,9)/A(10,10)*x1(9)+b(10)/A(10,10);
        if norm(x1-x0, inf)>1e-15
            x0=x1;
            n=n+1;
        else
            break
        end
    end
end
%SoR
function SoR(w, I, D, L, U, b)
    x0=[1; 1; 1; 1; 1; 1; 1; 1; 1; 1];
    x1=[1; 1; 1; 1; 1; 1; 1; 1; 1; 1];
    n=0;%迭代次数
    while 1
        x1=(I+D\L*w)\((1-w)*I-D\U*w)*x0+(I+w*inv(D)*L)\(D\b)*w;
        if norm(x1-x0, inf)>1e-15
            x0=x1;
            n=n+1;
        else
            break
        end
    end
end
%SoR改
function SoR_new(w, A, b)
    x0=[1; 1; 1; 1; 1; 1; 1; 1; 1; 1];
    x1=[1; 1; 1; 1; 1; 1; 1; 1; 1; 1];
    n=0;%迭代次数
    while 1
        x1(1)=(1-w)*x0(1)+w*(-A(1,2)/A(1,1)*
        x0(2)+b(1)/A(1,1));
        x1(2)=(1-w)*x0(2)+w*(-A(2,1)/A(2,2)*

```

```

x1(1)=-A(2,3)/A(2,2)*x0(3)+b(2)/A(2,2));
x1(3)=(1-w)*x0(3)+w*(-A(3,2)/A(3,3)*
x1(2)-A(3,4)/A(3,3)*x0(4)+b(3)/A(3,3));
x1(4)=(1-w)*x0(4)+w*(-A(4,3)/A(4,4)*
x1(3)-A(4,5)/A(4,4)*x0(5)+b(4)/A(4,4));
x1(5)=(1-w)*x0(5)+w*(-A(5,4)/A(5,5)*
x1(4)-A(5,6)/A(5,5)*x0(6)+b(5)/A(5,5));
x1(6)=(1-w)*x0(6)+w*(-A(6,5)/A(6,6)*
x1(5)-A(6,7)/A(6,6)*x0(7)+b(6)/A(6,6));
x1(7)=(1-w)*x0(7)+w*(-A(7,6)/A(7,7)*
x1(6)-A(7,8)/A(7,7)*x0(8)+b(7)/A(7,7));
x1(8)=(1-w)*x0(8)+w*(-A(8,7)/A(8,8)*
x1(7)-A(8,9)/A(8,8)*x0(9)+b(8)/A(8,8));
x1(9)=(1-w)*x0(9)+w*(-A(9,8)/A(9,9)*
x1(8)-A(9,10)/A(9,9)*x0(10)+b(9)/A(9,9));
x1(10)=(1-w)*x0(10)+w*(-A(10,9)/A(10,10)*
x1(9)+b(10)/A(10,10));
if norm(x1-x0, inf)>1e-15
    x0=x1;
    n=n+1;
else
    break
end
end
end
end

```

第二题 (a)(b)

利用牛顿迭代法求解方程的根，设置精度为 1^{-15} ：

$$x_{k+1} = x_k - f(x_k)/h(x_k); \quad (4)$$

x_l 的每次迭代结果依次为 -0.8000、-0.7357、-0.7321、-0.7321、-0.7321、-0.7321

x_m 的每次迭代结果依次为 0.5820、1.0590、0.9999、1.0000、1.0000、1.0000

x_r 的每次迭代结果依次为 2.8000、2.7357、2.7321、2.7321、2.7321、2.7321

用最近得到的近似解代替精确解计算收敛阶数：

$$a = \log |(x_{k+1} - x_k)/(x_k - x_{k-1})| / \log |(x_k - x_{k-1})/(x_{k-1} - x_{k-2})|; \quad (5)$$

x_l 附近的大概收敛阶数依次为 2.006548、2.000241、Inf

x_m 附近的大概收敛阶数依次为 2.905021、2.999420、Inf

x_r 附近的大概收敛阶数依次为 2.006548、2.000241、1.083436

MATLAB 程序显示如下：

```
clear, clc;
f=@(x) x^3 - 3*x^2 + 2;
h=@(x) 3*x^2 - 6*x;%f(x)一阶导

newton(-0.5, f, h);
newton(1.69, f, h);
newton(2.5, f, h);
function newton(x0, f, h)
    n=1;%迭代次数
    while 1
        x1=x0-f(x0)/h(x0);
        if abs(x0-x1)>1e-15
            x0=x1;
            x(n)=x1;%记录每次迭代的值
        else
            x(n)=x1;%记录每次迭代的值
            break
        end
        if n>3%计算收敛阶数
```

```

        a=log(abs((x(n)-x(n-1))/(x(n-1)-x(n-2))))
        /log(abs((x(n-1)-x(n-2))/(x(n-2)-x(n-3))));
        fprintf('%f ', a);

    end
    n=n+1;
end
if n>3%计算收敛阶数
    a=log(abs((x(n)-x(n-1))/(x(n-1)-x(n-2))))
    /log(abs((x(n-1)-x(n-2))/(x(n-2)-x(n-3))));
    fprintf('%f ', a);

end
x
end

```

(c)

观测到了比二阶收敛更快的现象

在 x_l 、 x_r 附近大概收敛阶数趋于 2，到了精度特别高的时候，因为 matlab 存在最小精度单位产生了很大误差导致结果为 Inf。

而在 x_m 附近即使在精度允许的情况下，大概收敛阶数也是趋于 3 的，比二阶收敛更快。这可能是因为，在 x_m 附近时，近似解的每次迭代结果都是在精确解两侧跳动的，这种情况导致了计算的大概收敛阶数偏高。

第三题 (a)

幂法的伪代码显示如下:

迭代初始向量 $X^{(0)} = (1, 1, \dots)^T$, $Y^{(0)} = X^{(0)} / \|X^{(0)}\|_\infty$

for $k=1 : n$

$$X^{(k)} = A \times Y^{(k-1)}$$

$$\lambda = \|X^{(k)}\|_\infty$$

$$Y^{(k)} = X^{(k)} / \lambda$$

$$if\ Y^{(k)} - Y^{(k-1)} < \varepsilon$$

$$\text{return } \lambda, Y^{(k)}$$

$$elseif\ Y^{(k)} + Y^{(k-1)} < \varepsilon$$

$$\text{return } -\lambda, Y^{(k)}$$

else

$$X^{(k+1)} = A \times X^{(k)}$$

$$\lambda_1 = \sqrt{x_1^{(k+1)} / y_1^{(k-1)}}, \lambda_2 = -\lambda_1$$

$$V_1 = X^{(k+1)} + \lambda_1 X^{(k)}, V_2 = X^{(k+1)} - \lambda_1 X^{(k)}$$

$$\text{return } \lambda_1, \lambda_2, V_1, V_2$$

(b)

记该矩阵为 A, 利用幂法迭代结果为:

$$\lambda = 8, \quad V = (-0.3103, 1.0000, -0.7931, 0.1379)$$

其中对于 -A, 利用幂法迭代结果为:

$$\lambda = -8, \quad V = (0.3103, -1.0000, 0.7931, -0.1379)$$

(c)

记该矩阵为 B, 利用幂法迭代结果为:

$$\lambda_1 = 5, \quad \lambda_2 = -5,$$

$$V_1 = (1.0000, -0.5000, 0.1250, 0.0000) \quad V_2 = (-1.0000, 0.3333, -0.1667, 0.1667)$$

(b)(c) 使用同一个 matlab 程序

MATLAB 程序显示如下:


```

clear, clc;
A=[-148, -105, -83, -67;    %初始化变量
488, 343, 269, 216;
-382, -268, -210, -170;
50, 38, 32, 29];
B=[222, 580, 584, 786;
-82, -211, -208, -288;
37, 98, 101, 132;
-30, -82, -88, -109];
X0=[1; 1; 1; 1];
X1=[0; 0; 0; 0];
X2=[0; 0; 0; 0];

mifa(A, X0, X1, X2);
mifa(-A, X0, X1, X2);
mifa(B, X0, X1, X2);
function mifa(A, X0, X1, X2)
    X0_=X0; X1_=X1; X2_=X2;
    while norm(X2_-X0_, inf)>1e-15    %利用幂法迭代
        X0=A*X0_;
        X0_=X0/norm(X0, inf);
        X1=A*X0_;
        X1_=X1/norm(X1, inf);
        X2=A*X1_;
        X2_=X2/norm(X2, inf);
    end
    if norm(X2_-X1_, inf)<1e-12    %第一种情况
        la1=max(X2)
        X1_
    else if norm(X2_+X1_, inf)<1e-12    %第二种情况
        la1=-norm(X2, inf)
        X1_
    else    %第三种情况
        X3=A*X2;
        la1=(X3(1)/X1_(1))^0.5
    end
end

```

```

        la2=-la1
        V1=X3+la1*X2; V1=V1/norm(V1, inf)
        V2=X3-la1*X2; V2=V2/norm(V2, inf)
    end
end
end

```

(d)

记该矩阵为 A ，记 $p=0.8-0.6i$ 。根据 p 对 A 进行位移，然后就可以利用反幂法求解 A 最接近 p 的特征值：

$$\bar{A} = A - pI, \lambda = p + \frac{1}{\frac{1}{\lambda}} \quad (6)$$

迭代结果依次为：

$\lambda = 2.86562710140207 - 0.74620132610960i$	迭代次数：1
$\lambda = 0.68343027770884 - 0.49314325448281i$	迭代次数：2
$\lambda = 0.85337882460664 - 0.66347197870053i$	迭代次数：3
$\lambda = 0.85360308606316 - 0.66436884055531i$	迭代次数：4
$\lambda = 0.85467751632035 - 0.66176160522397i$	迭代次数：5
$\lambda = 0.85451992565432 - 0.66218158309518i$	迭代次数：6
$\lambda = 0.85451358338547 - 0.66212181498287i$	迭代次数：7
$\lambda = 0.85452034085363 - 0.66212081505451i$	迭代次数：8
$\lambda = 0.85452031280039 - 0.66212381926834i$	迭代次数：9
$\lambda = 0.85451980182358 - 0.66212324755012i$	迭代次数：10
$\lambda = 0.85451992616717 - 0.66212325375542i$	迭代次数：11
$\lambda = 0.85451991955634 - 0.66212326666457i$	迭代次数：12
$\lambda = 0.85451991725654 - 0.66212326560192i$	迭代次数：13
$\lambda = 0.85451991767500 - 0.66212326529040i$	迭代次数：14
$\lambda = 0.85451991767231 - 0.66212326534597i$	迭代次数：15
$\lambda = 0.85451991767236 - 0.66212326534912i$	迭代次数：16
$\lambda = 0.85451991767024 - 0.66212326534860i$	迭代次数：17

$\lambda = 0.85451991767049 - 0.66212326534821i$ 迭代次数: 18
 $\lambda = 0.85451991767058 - 0.66212326534827i$ 迭代次数: 19
 $\lambda = 0.85451991767056 - 0.66212326534829i$ 迭代次数: 20
 $\lambda = 0.85451991767056 - 0.66212326534828i$ 迭代次数: 21
 $\lambda = 0.85451991767056 - 0.66212326534828i$ 迭代次数: 22
 $\lambda = 0.85451991767056 - 0.66212326534828i$ 迭代次数: 23

MATLAB 程序显示如下:

```

clear, clc;
s=rng(2);
A=rand(100, 100);
X0=ones(100, 1);
X1=zeros(100, 1);
I=eye(100);
p=0.8-0.6i;

newmifa(A, X0, X1, I, p);
function newmifa(A, X0, X1, I, p)
    X0_=X0;
    n=1; %迭代次数
    while abs(max(X1-X0_))>1e-14
        %利用反幂法针对给定的位移值迭代
        X1=X0_;
        X0=(A-p*I)\X0_;
        X0_=X0/max(X0);
        la1=p+1/max(X0);
        fprintf('%1.14f%1.14fi    迭代次数: %d\n\n',
            real(la1), imag(la1), n)
        n=n+1;
    end
end
end
  
```