

## 1 实验课题

$n$ 阶希尔伯特矩阵 $\mathbf{H}$ 的元素为 $h_{ij} = 1.0/(i+j-1)$ , 假设 $\mathbf{x}$ 是元素均为1.0的 $n$ 维向量, 计算 $\mathbf{b} = \mathbf{H}\mathbf{x}$ , 完成以下实验:

1. 利用SOR迭代法求解 $\mathbf{H}\hat{\mathbf{x}} = \mathbf{b}$ , 计算 $\|\hat{\mathbf{x}} - \mathbf{x}\|_{\infty}$ .
2. 利用共轭梯度(CG)法求解 $\mathbf{H}\hat{\mathbf{x}} = \mathbf{b}$ , 计算 $\|\hat{\mathbf{x}} - \mathbf{x}\|_{\infty}$ .

## 2 几点说明

和前四次的实验不同, 这次实验的程序文件不止一个, 所以需要稍作说明.

- generateMatrixHilbert.m是生成希尔伯特矩阵的函数文件.
- rho.m是计算谱半径的函数文件.
- sor.m是用SOR迭代法求解线性方程的函数文件.
- cg.m是用共轭梯度法求解线性方程的函数文件.
- displayResult.m是一个在控制台打印结果的小函数, 用于减少代码冗余.
- Lab05.m是主程序文件, 它创建变量并调用上面的函数完成计算和结果显示.

此外, 由于代码较长, 此次实验报告正文部分不再详细解释每段代码的含意, 而是展示计算结果. 当然, 我们依旧会在附录里附上完整的代码.

## 3 SOR迭代

首先, 对于阶数为2,3,4,5,6的希尔伯特矩阵, 我们可以先计算出它们的最优松弛因子 $\omega_{opt}$ 和迭代矩阵的谱半径 $\rho_{min}$ . 计算结果如下表:

表3.1 SOR迭代法的最优松弛因子和迭代矩阵的谱半径

阶数 $n$	$\omega_{opt}$	$\rho_{min}$
2	1.33333	0.333333
3	1.62310	0.850815
4	1.75806	0.986261
5	1.82138	0.999149
6	1.85791	0.999956

观察表3.1, 我们可以知道, 当SOR迭代法被使用于求解希尔伯特矩阵时, 即使矩阵的阶数 $n$ 不大, 并且使用最优松弛因子, 其迭代矩阵的谱半径也非常接近于1, 也就是说收敛速度非常缓慢. 以 $n=5$ 时为例, 我们使用最优松弛因子进行SOR迭代, 最后当迭代进行到10473次时, 所求解的最大绝对误差为0.001332.

收敛速度慢还会导致一个问题, 那就是提高一点点精度就要增加非常多的迭代次数. 表3.2, 表3.3和表3.4分别是 $\omega$ 取0.3, 1.0和1.5时的迭代次数和最大绝对误差对照表.

表3.2 SOR迭代法当 $\omega = 0.3$ 时的迭代次数和最大绝对误差

阶数 $n$	迭代次数	$e_{max}$
10	8530	0.009025
20	9102	0.019048
40	11636	0.021042
60	15578	0.020771
80	14157	0.022182

表3.3 SOR迭代法当 $\omega = 1.0$ 时的迭代次数和最大绝对误差

阶数 $n$	迭代次数	$e_{max}$
10	10000	0.022660
20	10000	0.034198
40	16000	0.033042
60	16000	0.041134
80	15000	0.056167

表3.4 SOR迭代法当 $\omega = 1.5$ 时的迭代次数和最大绝对误差

阶数 $n$	迭代次数	$e_{max}$
10	10000	0.043229
20	10000	0.061247
40	16000	0.049080
60	16000	0.104971
80	15000	0.096149

表3.2到表3.4的结果表明SOR迭代法应用于希尔伯特线性方程组的求解, 可以保持一定的计算精度, 且松弛因子越大, 在同样的计算次数下计算越不精确.

## 4 CG迭代

CG迭代法相比SOR迭代法迭代次数小得多且在矩阵阶数非常高时可以获得 $10^{-3}$ 的计算精度. 我们分别生成阶数为40,80,200,500,1000的希尔伯特矩阵进行实验, 计算结果如表4.1.

表4.1 CG迭代法的迭代次数和最大绝对误差

阶数 $n$	迭代次数	$e_{max}$
40	11	0.001320
80	14	0.001534
200	21	0.001066
500	22	0.001740
1000	26	0.002110

共轭梯度法有一个很好的性质, 那就是如果线性方程组的系数矩阵 $\mathbf{A}$ 至多有 $k$ 个互不相同的特征值, 则共轭梯度法至多 $k$ 步就可以得到方程组 $\mathbf{Ax} = \mathbf{b}$ 的精确解. 而在现实生活中, 由于计算机舍入误差的存在, 共轭梯度法常作为一种迭代方法被使用.

## 5 实验结论

本实验探索了使用SOR迭代法和CG迭代法求解希尔伯特矩阵为系数矩阵的线性代数方程组的可行性. 其中SOR迭代法迭代次数非常多, CG法相比之下迭代次数少得多, 但两种迭代法都不能获得非常高的计算精度, 这和希尔伯特矩阵的病态性质有关.

此外, 为了确认算法程序编写的正确性, 本实验的所有实验数据选取都和课本一致. 在绝大多数情况我们获得了和书上完全相同或十分接近的计算结果, 但在两处与课本的结果存在较大出入. 第一处出现在表3.1阶数为6的希尔伯特矩阵的 $\omega_{opt}$ 和 $\rho_{min}$ 的计算结果. 第二处出现在表3.4阶数为80的希尔伯特矩阵, 且取 $\omega = 1.5$ 时得到的 $e_{max}$ 的计算结果. 当然我们认为自己编写的程序无误, 导致这种现象的原因可能和MATLAB以及MATHEMATICA本身的计算特性有关. 这里我们就不深究了.

## 6 附录

### Lab05.m

```
1 %Lab05
2 clear; clc;
3
4 Emax = zeros(1,5);
5 Count = zeros(1,5);
6
7 disp('*****');
8 disp('*                SOR                *');
9 disp('*****');
10 N = [2,3,4,5,6];
11 W = zeros(1,5);
12 R = zeros(1,5);
13 w = linspace(0,2,100000);
14
15
16 for i = 1:5
17     H = generateMatrixHilbert(N(i));
18     r = rho(H,w);
19     W(i) = w(find(r==min(r),1));
20     R(i) = min(r);
21 end
22 disp([W;R]);
23
24 H = generateMatrixHilbert(N(4));
25 result = sor(H,H*ones(5,1),W(4),10^-6,16000);
26 [m,n] = size(result);
27 count = m - 1;
28 emax = max(abs(result(m,2:n)-ones(1,n-1)));
29 fprintf('%d\n',N(4));
30 fprintf('%f\n',count);
31 fprintf('%f\n\n',emax);
32
33 N = [10,20,40,60,80];
34
35 for i = 1:5
36     H = generateMatrixHilbert(N(i));
```

```

37     x = ones(N(i),1);
38     b = H * x;
39     result = sor(H,b,0.3,10^-6,16000);
40     [m,n] = size(result);
41     Count(i) = m - 1;
42     Emax(i) = max(abs(result(m,2:n)-ones(1,n-1)));
43 end
44 displayResult(N,Count,Emax);
45
46 CountMax = [10000,10000,16000,16000,15000];
47 for i = 1:5
48     H = generateMatrixHilbert(N(i));
49     x = ones(N(i),1);
50     b = H * x;
51     result = sor(H,b,1.0,10^-6,CountMax(i));
52     [m,n] = size(result);
53     Count(i) = m - 1;
54     Emax(i) = max(abs(result(m,2:n)-ones(1,n-1)));
55 end
56 displayResult(N,Count,Emax);
57
58 for i = 1:5
59     H = generateMatrixHilbert(N(i));
60     x = ones(N(i),1);
61     b = H * x;
62     result = sor(H,b,1.5,10^-6,CountMax(i));
63     [m,n] = size(result);
64     Count(i) = m - 1;
65     Emax(i) = max(abs(result(m,2:n)-ones(1,n-1)));
66 end
67 displayResult(N,Count,Emax);
68
69 disp('*****');
70 disp('*               CG               *');
71 disp('*****');
72 N = [40,80,200,500,1000];
73
74 for i = 1:5
75     H = generateMatrixHilbert(N(i));
76     x = ones(N(i),1);
77     b = H * x;
78     result = cg(H,b,10^-8,1000);
79     [m,n] = size(result);
80     Count(i) = m - 1;
81     Emax(i) = max(abs(result(m,2:n)-ones(1,n-1)));
82 end
83 displayResult(N,Count,Emax);

```

### generateMatrixHilbert.m

```

1 function A = generateMatrixHilbert(n)
2 A = zeros(n,n);
3 for i = 1:n
4     for j = 1:n
5         A(i,j) = 1/(i+j-1);
6     end
7 end

```

## rho.m

```
1 function rho = rho(A,w)
2 format long;
3 m = size(w,2);
4 n = size(A,1);
5 rho = zeros(1,m);
6 Diag = zeros(n);
7 L = zeros(n);
8 U = zeros(n);
9 E = eye(n);
10
11 for i = 1:n
12     Diag(i,i) = A(i,i);
13 end
14
15 for i = 1:n
16     for j = 1:n
17         if j < i
18             L(i,j) = -A(i,j);
19         end
20         if j > i
21             U(i,j) = -A(i,j);
22         end
23     end
24 end
25
26
27 for i = 1:m
28     rho(i) = max(abs(eig(E/(Diag - w(i)*L)*((1 - w(i))*Diag + ...
29         w(i)*U))));
29 end
```

## sor.m

```
1 function result = sor(A,b,w,eps,kmax)
2 n = size(A,1);
3 x0 = zeros(1,n);
4 x1 = x0;
5 err = 1;
6 k = 0;
7 result = [0, x0];
8 while (err>eps && k<kmax)
9     for i = 1:n
10         sum = 0;
11         for j = 1:i-1
12             sum = sum + A(i,j)*x1(j);
13         end
14         for j = i+1:n
15             sum = sum + A(i,j)*x0(j);
16         end
17         x1(i) = ((b(i)) - sum) / A(i,i);
18         x1(i) = w*x1(i) + (1-w)*x0(i);
19     end
20     err = max(abs(x1-x0));
21     x0 = x1;
22     k = k + 1;
23     result = [result; [k,x1]];
```

**cg.m**

```

1 function result = cg(A,b,eps,kmax)
2 n = size(A,1);
3 x = zeros(1,n);
4 r = (b - A * x)';
5 rho0 = r * r';
6 rho1 = rho0;
7 k = 0;
8 result = [0,x];
9
10 while (sqrt(rho1)>eps && k<kmax)
11     k = k + 1;
12     if (k==1)
13         p = r;
14     else
15         beta = rho1/rho0;
16         p = r + beta * p;
17     end
18     w = A * p';
19     alpha = rho1/(p * w);
20     x = x + alpha * p;
21     r = r - alpha * w';
22     rho0 = rho1;
23     rho1 = r * r';
24     result = [result;[k,x]];
25 end

```

**displayResult.m**

```

1 function displayResult(X,Y,Z)
2 n = size(X,2);
3 for i = 1:n
4     fprintf('%8d\t',X(i));
5 end
6 fprintf('\n');
7 for i = 1:n
8     fprintf('%8d\t',Y(i));
9 end
10 fprintf('\n');
11 for i = 1:n
12     fprintf('%f\t',Z(i));
13 end
14 fprintf('\n\n');

```