



清华大学  
Tsinghua University

# 数值分析实验报告

## 第四章

姓名	王琛
学号	2016011360
班级	计 65
实验日期	2019 年 4 月 24 日
报告日期	2019 年 4 月 24 日

## 第 4 章第 2 题

### 问题描述

考虑常微分方程的两点边值问题：

$$\begin{cases} \epsilon \frac{d^2 y}{dx^2} + \frac{dy}{dx} = a, (0 < a < 1) \\ y(0) = 0, y(1) = 1 \end{cases}$$

容易知道它的精确解为

$$y = \frac{1-a}{1-e^{1/\epsilon}}(1-e^{-\frac{x}{\epsilon}}) + ax$$

为了把微分方程离散，把  $[0,1]$  区间  $n$  等分，令  $h = \frac{1}{n}$ ,

$$x_i = ih, (i = 1, 2, \dots, n-1),$$

得到有限差分方程

$$\epsilon \frac{y_{i-1} - 2y_i + y_{i+1}}{h^2} + \frac{y_{i+1} - y_i}{h} = a,$$

简化为

$$(\epsilon + h)y_{i+1} - (2\epsilon + h)y_i + \epsilon y_{i-1} = ah^2$$

从而离散后得到的线性方程组的系数矩阵为

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} -(2\epsilon + h) & \epsilon + h & & & \\ \epsilon & -(2\epsilon + h) & \epsilon + h & & \\ & \epsilon & -(2\epsilon + h) & \ddots & \\ & & \ddots & \ddots & \epsilon + h \\ & & & \epsilon & -(2\epsilon + h) \end{bmatrix}$$

(1) 对  $\epsilon = 1, a = \frac{1}{2}, n = 100$ ，分别用雅可比、G-S 和 SOR 方法求线性方程组的解，要求有 4 位有效数字，然后比较与精确解的误差。

(2) 对  $\epsilon = 0.1, \epsilon = 0.01, \epsilon = 0.0001$  考虑同样的问题。

## 解题思路

首先根据题意生成矩阵  $A$  和向量  $b$ ，然后实现 jacobi、G-S 和 SOR 算法对方程进行求解并且计算误差。改变  $\epsilon$  的值，重复实验。需要注意的是，需要注意初始条件，在计算  $Ax = b$  的  $b$  时， $b(1)$  和  $b(n-1)$  需要根据常数项进行处理，即  $b(1) = b(1) - \epsilon * 0$ ， $b(n-1) = b(n-1) - (\epsilon + h) * 1$ 。

## 实验结果

改变  $\epsilon$  的值，得到的误差的无穷范数如下：

Jacobi 和 G-S：

$\epsilon$	Jacobi	G-S
1	3.0952e-04	3.0992e-04
0.1	0.0088	0.0088
0.01	0.0661	0.0661
0.0001	0.0050	0.0050

对于 SOR 迭代法，不同的  $w$  对应的结果不同。对于某些  $w$ ，算法可能并不收敛。根据 D.M Young 的研究结果，SOR 的 optimal  $w$  为  $w_{opt} = \frac{2}{1+\sqrt{1-\rho^2}}$ ，其中  $\rho$  为谱半径。在实验中，我选择了  $w=0.5, 0.8, 1.5, 1.8$  以及  $w_{opt}$  进行了测试，当  $\rho > 1$  时， $w_{opt}$  使用 1 代替。

$\epsilon \backslash w$	0.5	0.8	1.5	1.8	$w_{opt}$
1	3.2961e-4	3.1485e-04	3.0336e-04	3.01154e-04	3.0992e-04
0.1	0.0088	0.0088	0.0088	0.0088	0.0088
0.01	0.0661	0.0661	0.0661	0.0661	0.0061
0.0001	0.0050	0.0050	不收敛	不收敛	0.0050

## 实验结论

从结果可以看出，三种方法在  $\epsilon$  相同时，误差基本相同（除了  $\epsilon = 1$  时有很小的差别，基本可以看成是计算误差）。且 SOR 的不同  $\omega$  对结果也没有影响。

随着  $\epsilon$  的减小，误差出现先增大后减小的趋势。当  $\epsilon = 0.01$  时，误差最大，此时  $h=0.01$ ，猜想  $\epsilon$  和  $h$  数量级相当时，误差最大。

## 实验心得

这次实验我主要实现了 Jacobi、G-S 和 SOR 三种迭代求解线性方程组的解法。并且了解了如何通过查分近似求解线性方程组。可以得出，三种方法对于误差的影响基本相同，但是 SOR 依赖于  $w_{opt}$  的选择。

## 主要代码

---

```
jacobi
```

---

```
function [x]=jacob(x,A,b,eps)
n=size(A,1);
y=inf(n,1);
while norm(x-y,inf)>=eps
    y=x;
    for i=1:n
        x(i)=b(i);
        for j=1:n
            if j~=i
                x(i)=x(i)-A(i,j)*y(j);
            end
        end
        x(i)=x(i)/A(i,i);
    end
end
end
```

---

## G-S

---

```
function [x]=gauss_seidel(x,A,b,eps)
n=size(A,1);
y=inf(n,1);
while norm(x-y,inf)>=eps
    y=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
end
```

---

## SOR

---

```
function [x]=SOR(x,A,b,eps,w)
n=size(A,1);
y=inf(n,1);
max_cnt=100000;
cnt=0;
while norm(x-y,inf)>=eps
    if cnt > max_cnt
        fprintf("SOR doesn't converge!!!\n");
        return
    end
    y=x;
    for i=1:n
        sum=b(i);
        for j=1:n
            if j~=i
                sum=sum-A(i,j)*x(j);
            end
        end
        x(i)=(sum*w+(1-w)*y(i))/A(i,i);
    end
    y=x;
    cnt=cnt+1;
end
```

```
        end
    end
    x(i)=(1-w)*x(i)+w*sum/A(i,i);
end
cnt=cnt+1;
end
```

---