## 线性方程组的迭代解法

## 实验内容

1. 编写高斯-塞德尔迭代和 SOR 迭代的通用程序。

输入:矩阵 A 和向量 b, 迭代初值  $x^0$ , 迭代最大步数 K, 误差控制  $\epsilon$ 。对于超松弛迭代,还需输入松弛因子  $\omega$ 。

输出: 迭代步数及方程 Ax = b 的根值  $x^*$ 。

- (1) 要求根据给定的矩阵和向量进行测试,取初值  $x^{(0)}$ ,误差控制  $\epsilon=10^{-8}$ ,打印出两种迭代方法的输出。
- (2) 取松弛因子  $\omega=\frac{i}{50}$   $i=1,2,\ldots,99$ ,打印迭代步数,并给一个最佳值。

## 算法实现

高斯-塞德尔算法实现如下所示:

```
# 高斯-塞德尔迭代
def gauss_seidel(self, x0, delta):
    x = x0
    count = 0
    while True:
        count += 1
        max_err = 0.0
        for i in range(self.n):
            old_sum = 0.0
            new_sum = 0.0
            for j in range(0, i):
                new_sum += self.matrix[i][j] * x[j]
            for j in range(i + 1, self.n):
                old_sum += self.matrix[i][j] * x[j]
            old_xi = x[i]
            x[i] = (self.vector[i] - old_sum - new_sum)/self.matrix[i][i]
            err = abs(old_xi - x[i])
            max_err = max(max_err, err)
        if max_err < delta:</pre>
            break
        max_err = 0
    return (x, count)
```

在高斯-塞德尔迭代法中,我们首先将初始向量赋值给 x,随后进行迭代,直到计算的0范数小于给定的误差限时返回计算的向量和迭代次数。

SOR 迭代法的实现如下所示:

```
def sor(self, x0, omega, delta):
    x = x0
    count = 0
    while True:
        count += 1
        max_err = 0.0
    for i in range(self.n):
        old_sum = 0.0
```

```
new_sum = 0.0
for j in range(0, i):
    new_sum += self.matrix[i][j] * x[j]
for j in range(i, self.n):
    old_sum += self.matrix[i][j] * x[j]
    old_xi = x[i]
    x[i] = x[i] + omega * (self.vector[i] - old_sum -
new_sum)/self.matrix[i][i]
    err = abs(x[i] - old_xi)
    max_err = max(max_err, err)
    if max_err < delta:
        break
    max_err = 0
    return (x, count)</pre>
```

大体上与 高斯-塞德尔 迭代相同,只不过每次迭代时都要乘上一个给定的系数  $\omega$ 。

## 实验结果

高斯-塞德尔:

SOR 迭代法:

最少迭代次数为: 14, 此时 omega 为: 1.18

实验结果如上图所示,SOR 迭代法的最佳值为 /omega 取 1.18 的时候,此时最小迭代次数为 14