

要求:转换成 Jupyter 文档,按自己的期望有条件选做

## 1 内容

#### 1. 共轭向量集

定义: 设 A 是对称正定矩阵,若向量 p 和 q 满足  $p^TAq=0$ , 则称这两个向量是 A 共轭的. 例 1: 对称正定矩阵

$$A = \begin{pmatrix} 4 & 3 & 0 \\ 3 & 4 & -1 \\ 0 & -1 & 4 \end{pmatrix}$$

验证  $p_1 = (1,0,0)^T, p_2 = (-\frac{3}{4},1,0)^T, p_3 = (-\frac{3}{7},\frac{4}{7},1)^T$ 

### 2. 利用 A 共轭向量集求解线性方程组

由于 A 共轭向量组  $p_1, p_2, \ldots, p_n$  是线性无关的,因此构成了向量空间  $R^n$  的一组基。下面的定理表明,线性方程组 Ax = b 的解可以由这组基线性表示,即

$$x_n = \alpha_1 p_1 + \alpha_2 p_2 + \ldots + \alpha_n p_n$$

而线性组合的系数可以由(2)式唯一确定。

定理: 设 A 是对称正定矩阵, $p_1, p_2, \ldots, p_n$  是一个 A 共轭集。任意给定初始向量  $x_0$ ,若不考虑舍入 误差,则由

$$\alpha_k = \frac{p_k^T(b - Ax_{k-1})}{p_k^T A p_k}, x_k = x_{k-1} + \alpha_k p_k, k = 1, 2, \dots, n$$

得到的  $x_n$  是线性方程组 Ax = b 的解

例 2: 利用例 1 中的 A 共轭向量集求解线性方程组

$$\begin{pmatrix} 4 & 3 & 0 \\ 3 & 4 & -1 \\ 0 & -1 & 4 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 24 \\ 30 \\ -24 \end{pmatrix}$$

### 3. 共轭梯度法

给定初始值  $x_0$ ;

$$r_0 = b - Ax_0$$

$$p_1 = r_0$$

for 
$$k = 1, 2, ...,$$

$$\alpha_k = \frac{r_{k-1}^T r_{k-1}}{p_k^T A p_k}$$

$$x_k = x_{k-1} + \alpha_k p_k$$

$$r_k = b - A x_k = r_{k-1} - \alpha_k A p_k$$

$$if \quad ||r_k|| \le \epsilon \quad then$$
停止计算
end if
$$\beta_k = \frac{r_k^T r_k}{r_{k-1}^T r_{k-1}}$$

$$p_{k+1} = r_k + \beta_k p_k$$

end for



#### 例 3: 用共轭梯度法求解线性方程组

$$\begin{pmatrix} 0.2 & 0.1 & 1 & 1 & 0 \\ 0.1 & 4 & -1 & 1 & -1 \\ 1 & -1 & 60 & 0 & 2 \\ 1 & 1 & 0 & 8 & 4 \\ 0 & -1 & -2 & 4 & 700 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ x_4 \\ x_5 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ 3 \\ 4 \\ 5 \end{pmatrix}$$

#### 4. 预处理共轭梯度法

给定初始值  $x_0$ ;

$$r_0 = b - Ax_0$$

$$z_0 = M^{-1}r_0$$

$$p_1 = z_0$$

for 
$$k = 1, 2, \dots,$$
  

$$\alpha_k = \frac{r_{k-1}^T r_{k-1}}{p_k^T A p_k}$$

$$x_k = x_{k-1} + \alpha_k p_k$$

$$x_k = x_{k-1} + \alpha_k p_k$$

$$r_k = b - Ax_k = r_{k-1} - \alpha_k A p_k$$

$$if \quad ||r_k|| \le \epsilon \quad then$$

$$z_k = M^{-1}r_k$$

$$\beta_k = \frac{r_k^T r_k}{r^T r_k}$$

$$p_{k+1} = r_k + \beta_k p_k$$
 end for

例 4: 取 M = D, 用预处理共轭梯度法求解线性方程组

$$\begin{pmatrix} 0.2 & 0.1 & 1 & 1 & 0 \\ 0.1 & 4 & -1 & 1 & -1 \\ 1 & -1 & 60 & 0 & 2 \\ 1 & 1 & 0 & 8 & 4 \\ 0 & -1 & -2 & 4 & 700 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ x_4 \\ x_5 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ 3 \\ 4 \\ 5 \end{pmatrix}$$



## 2 练习

1. 编写程序用共轭梯度法求解线性方程

$$(1) \begin{pmatrix} 4 & 2 & 1 & 2 \\ 2 & 17 & 2.5 & 5 \\ 1 & 2.5 & 4.5 & 3 \\ 2 & 5 & 3 & 7 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ x_4 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -1 \\ 17.5 \\ 0 \\ 7 \end{pmatrix}$$

$$(2) \begin{pmatrix} 2 & -2 & 0 & 0 & -1 \\ -2 & 3 & -2 & 0 & 0 \\ 0 & -2 & 5 & -3 & 0 \\ 0 & 0 & -3 & 10 & 4 \\ -1 & 0 & 0 & 4 & 10 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ x_4 \\ X_5 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -1 \\ -1 \\ 0 \\ 11 \\ 13 \end{pmatrix}$$

2. 考虑线性方程组

- (1) 分别用追赶法,Jacobi 迭代法,Gauss—Seidel 迭代法,SOR 迭代法(松弛因子  $w=2-\frac{2\pi}{n+1}$ )以及共轭梯度法求解. 迭代法停止迭代条件为  $\frac{\|x_{k+1}-x_k\|}{\|x_{k+1}\|}<1\times10^{-5}$
- (2) 分别取  $n=100,200,300,\dots 1000,$  用最小二乘法分析这几种方法的计算量(乘除法次数)与 n的关系



# 3 作业

#### 1. 预处理共轭梯度法

实验目的: 共轭梯度法与预处理共轭梯度法

实验内容: 考虑线性代数方程组 Ax = b, 其中 b 为纯 1 向量。系数矩阵  $A = (a_{n,m})$  的阶数  $N = (N_x+1)(N_y+1)$ , 其中  $N_x$  和  $N_y$  为正整数; 其元素按如下方式确定: 对于任意正整数  $n=1,2,\ldots,N$ , 有

$$a_{n,m} = \begin{cases} 4 & m = n \\ -1 & m = n - (N_x + 1) \ m > 0 \\ -1 & m = n + (N_x + 1) \ m > 0 \\ -1 & m = n - 1 \ m > 0 \\ -1 & m = n + 1 \ m > 0 \\ 0 & \mbox{\rlap/\mbox{\rlap/}\mbox{\rlap/\mbox{\rlap/}\mbox{\rlap/}\mbox{\rlap/}\mbox{\rlap/\mbox{\rlap/}\mbox{\rlap/}\mbox{\rlap/}\mbox{\rlap/\mbox{\rlap/}\mbox{\rlap/}\mbox{\rlap/}\mbox{\rlap/\mbox{\rlap/}\mbox{\rlap/}\mbox{\rlap/}\mbox{\rlap/}\mbox{\rlap/\mbox{\rlap/}\mbox{\rlap/}\mbox{\rlap/}\mbox{\rlap/}\mbox{\rlap/}\mbox{\rlap/}\mbox{\rlap/\mbox{\rlap/}\mbox{\rlap/$$

- (1) 编写程序, 分别用共轭梯度法与预处理共轭梯度法(取预处理矩阵 M 为线性方程组系数矩阵的 A 的三条主对角元素所组成的三对角阵 ),求解该方程组。要求程序以  $N_x$  和  $N_y$ ,最大迭代步数 K 和控制精度  $\epsilon$  为输入参数:停止迭代条件为  $\frac{\|b-Ax_k\|}{\|b\|} < \epsilon$
- (2) 令  $\epsilon = 10^{-6}$ ,  $N_x = N_y = k$ , 分别取  $n = 100, 200, 300, \ldots, 1000$ , 用最小二乘法分析共轭迭代法的 迭代次数与 k 的关系