

# 《数值分析》11

- → 高斯-赛德尔迭代收敛性
- 超松驰迭代算法
- 分块矩阵的块迭代
- 温度场问题计算实验



#### 矩阵分裂: A = D - U - L

#### Jacobi 迭代法迭代矩阵

$$\boldsymbol{B}_{\boldsymbol{J}} = \boldsymbol{D}^{-1}(\boldsymbol{U} + \boldsymbol{L})$$

特征方程:  $| \lambda D - (U+L) | = 0$ 

# Gauss-Seidel迭代法矩阵: $B_{G-S} = (D-L)^{-1}U$

### 特征多项式:

$$|\lambda I - (D - L)^{-1}U| = |(D - L)^{-1}| |\lambda (D - L) - U|$$

特征方程: 
$$|\lambda(D-L)-U|=0$$

# 引理1: 如果A是严格主对角占优矩阵,则 $det(A) \neq 0$

USTC 41

证:用反证法。

设det(A) = 0, 则齐次方程组Ax=0有非零解  $u = [u_1, u_2, \dots, u_n]^T$ .

设 
$$||u||_{\infty} = |u_k|$$
 , 考虑 $Au = 0$ 的第 $k$ 个等式  $\rightarrow$   $a_{k1}u_1 + \cdots + a_{kk}u_k + \cdots + a_{kn}u_n = 0$ 

$$|a_{kk}| \cdot |u_k| = |\sum_{\substack{j=1\\j \neq k}}^n a_{kj} u_j| \le \sum_{\substack{j=1\\j \neq k}}^n |a_{kj} u_j| \ge \sum_{\substack{j=1\\j \neq k}}^n |a_{kj} u_j| \ge \sum_{\substack{j=1\\j \neq k}}^n |a_{kj} u_j| \ge \sum_{\substack{j=1\\j \neq k}}^n$$

两边约去  $|u_k|$ ,得  $|a_{kk}| \leq \sum_{\substack{j=1 \ i \neq k}} |a_{kj}|$ 

这与主对角占优矛盾, 故 $det(A) \neq 0$ 。

定理2: 若A 是严格主对角占优矩阵,则求解方程组 AX=b 的高斯-赛德尔迭代法收敛。

证: 高斯-赛德尔迭代矩阵为 $(D-L)^{-1}U$ , 该矩阵的特征方程为

$$|\lambda(D-L)-U|=0$$

行列式对应的矩阵为

$$C(\lambda) = \begin{bmatrix} \lambda a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ \lambda a_{21} & \lambda a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \lambda a_{n1} & \lambda a_{n2} & \cdots & \lambda a_{nn} \end{bmatrix}$$

当 $|\lambda| > = 1$ 时,利用A矩阵的主对角占优性质,得

$$|\lambda a_{ii}| = |\lambda| \times |a_{ii}| > |\lambda| \sum_{\substack{j=1 \\ j \neq i}}^{n} |a_{ij}| = \sum_{\substack{j=1 \\ j \neq i}}^{n} |\lambda| \times |a_{ij}| \ge \sum_{j=1}^{i-1} |\lambda a_{ij}| + \sum_{j=i+1}^{n} |a_{ij}|$$

故 $C(\lambda)$ 也是严格主对角占优矩阵。由于严格主对角占优矩阵的行列式不为零,故 $\lambda$ 不是特征方程

$$C(\lambda) = |\lambda(D-L) - U| = 0$$

的根(矛盾!)。

所以当A是严格主对角占优矩阵时, $(D-L)^{-1}U$ 的特征值必然满足:

$$|\lambda| < 1$$
,

从而高斯-赛德尔迭代矩阵谱半径小于1, 迭代法收敛。

定理3: 方程组 Ax=b 中,若 A 是实对称正定矩阵,则

Gauss-Seidel迭法收敛

证明: 由
$$A = D - L - L^T \rightarrow B_{G-S} = (D - L)^{-1}L^T$$

设 $\lambda 为 B_{G,S}$ 的任一特征值,x 为其特征向量,则

$$(D-L)^{-1}L^{T}x = \lambda x \quad \Rightarrow \quad L^{T}x = \lambda(D-L)x$$

A 正定,故  $p = x^TDx > 0$ , 记  $x^TL^Tx = a$ ,则有

$$x^{T}Ax=x^{T}(D-L-L^{T})x=p-a-a=p-2a>0$$

$$(p-a)^2 = p^2 - 2ap + a^2 = p(p-2a) + a^2$$



$$\lambda = \frac{x^T L^T x}{x^T (D - L) x} = \frac{a}{p - a}$$

$$\lambda^2 = \frac{a^2}{1 - a^2} = \frac{a^2}{1 - a^2}$$

$$\lambda^{2} = \frac{a^{2}}{p^{2} - 2pa + a^{2}} = \frac{a^{2}}{p(p - 2a) + a^{2}} < 1$$

所以, 迭代矩阵  $B_{G-S}$  的谱半径  $P(B_{G-S}) < 1$ ,

 $\Rightarrow$  方程组 Ax=b的系数矩阵A 是实对称正定矩阵时, Gauss-Seidel迭代法收敛.

称  $R = -\ln \rho(B)$  为迭代法的渐近收敛速度.

(谱半径越小越快)

思考: ||B|| 越小越快

# 超松驰(SOR)迭代法



## Gauss-Seidel迭代格式

为什么:
对GS进一步加速!

$$x_{i}^{(k+1)} = \frac{1}{a_{ii}} \left[ b_{i} - \sum_{j=1}^{i-1} a_{ij} x_{j}^{(k+1)} - \sum_{j=i+1}^{n} a_{ij} x_{j}^{(k)} \right]$$

$$x_i^{(k+1)} = (1-\omega)x_i^{(k)} + \frac{\omega}{a_{ii}}[b_i - \sum_{j=1}^{i-1} a_{ij}x_j^{(k+1)} - \sum_{j=i+1}^{n} a_{ij}x_j^{(k)}]$$

$$X^{(k+1)} = (1-\omega)X^{(k)} + \omega D^{-1}(LX^{(k+1)} + UX^{(k)} + b)$$

$$B_{SOR} = (D - \omega L)^{-1} [(1 - \omega)D + \omega U]$$

如果: w = 1? = GS

0/10

#### successive overrelaxation

Prof. David M. Young

1954 美国数学科学学报



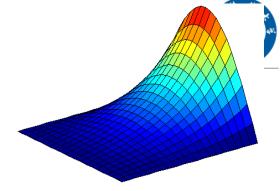
Iterative methods for solving partial differential equations of elliptic

SOR 迭代法解方程组 Ax = b 是收敛的

最佳松驰因子选取 
$$\omega = \frac{2}{1 + \sqrt{1 - \rho(B_J)^2}}$$

 $\rho(B_J)$ 为Jacobi迭代谱半径(记住)

平面温度 
$$\begin{cases} u_{xx} + u_{yy} = 0, & 0 < x, y < 1 \\ u(0, y) = u(x, 0) = u(x, 1) = 0 \\ u(1, y) = \sin \pi y \end{cases}$$



令 
$$h = 1/(n+1)$$
,  $x_j = jh$ ,  $y_j = jh$  ( $i, j = 0,1, \dots, n+1$ )
记  $u_{i,j} = u(x_i, y_j)$ , ( $i, j = 0,1, \dots, n+1$ )
$$u_{i-1,j} + u_{i,j-1} - 4u_{ij} + u_{i+1,j} + u_{i,j+1} = 0$$
( $i, j = 1, \dots, n$ )
线性方程组  $u_{i-1,j} + u_{i,j-1} - 4u_{ij} + u_{i+1,j} + u_{i,j+1} = 0$ 
 $u_{i,0} = 0$ ,  $u_{i,n+1} = 0$  ( $i, j = 1, \dots, n$ )

$$u_{0,j} = 0, \quad u_{n+1,j} = \sin \pi y_j$$



#### Jacobi迭代格式

$$u_{i,j}^{(k+1)} = \frac{1}{4} (u_{i-1,j}^{(k)} + u_{i+1,j}^{(k)} + u_{i,j-1}^{(k)} + u_{i,j+1}^{(k)})$$

#### Seidel迭代格式

$$u_{i,j}^{(k+1)} = \frac{1}{4} (u_{i-1,j}^{(k+1)} + u_{i+1,j}^{(k)} + u_{i,j-1}^{(k+1)} + u_{i,j+1}^{(k)})$$

#### SOR迭代格式

$$u_{i,j}^{(k+1)} = (1-\omega)u_{ij}^{(k)} + \frac{\omega}{4}(u_{i-1,j}^{(k+1)} + u_{i+1,j}^{(k)} + u_{i,j-1}^{(k+1)} + u_{i,j+1}^{(k)})$$



# 平面温度场问题 $\rightarrow AU=F$

$$\begin{array}{c} \bullet \\ \bullet \\ B_{GS} \\ B_{SOR} \end{array}$$

$$\rho(B_J) = \cos(h\pi)$$

$$\rho(B_{G-S}) = [\cos(h\pi)]^2$$

$$\rho(B_{SOR}) = \frac{1 - \sin(h\pi)}{1 + \sin(h\pi)}$$

n	$\rho(B_J)$	$\rho(B_{G-S})$	$\rho(B_{SOR})$	$\omega_{op}$
4	0.8090	0.6545	0.2596	1.2596
8	0.9397	0.8830	0.4903	1.4903
16	0.9830	0.9662	0.6895	1.6895
32	0.9955	0.9910	0.8264	1.8264
64	0.9988	0.9977	0.9078	1.9078 12/15

电子科技大学

数值分析

0要使用注明版权:数值分析课程组

### Gauss-Seidel迭代实验(误差限10-8):



结点数n <sup>2</sup>	102	202	402
迭代次数	182	606	2077
CPU时间(s)	0.97	4.328	58.531
误差	0.0023	6.4274e-4	1.6814e-4

#### SOR迭代实验(误差限10-8):

结点数n <sup>2</sup>	10 <sup>2</sup>	202	402
迭代次数	40	74	137
CPU时间(s)	0.11	0.6560	4.9530
误差	0.0023	6.4306e-4	1.6944e-4

# 块迭代法简介



$$\mathcal{C}$$
  $A \in \mathbb{R}^{n \times n}, x \in \mathbb{R}^{n}, b \in \mathbb{R}^{n}$ 

# 将方程组 Ax = b 中系数矩阵 A 按行列分块

$$\begin{bmatrix} A_{11} & A_{12} & \cdots & A_{1r} \\ A_{21} & A_{22} & \cdots & A_{2r} \\ \cdots & \cdots & \cdots \\ A_{r1} & A_{r2} & \cdots & A_{rr} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} X_1 \\ X_2 \\ \vdots \\ X_r \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} B_1 \\ B_2 \\ \vdots \\ B_r \end{bmatrix}$$

其中, $A_{ii} \in \mathbb{R}^{ni \times ni}$ , $A_{ij} \in \mathbb{R}^{ni \times nj}$ , $x_i \in \mathbb{R}^{ni}$ , $b_i \in \mathbb{R}^{ni}$ 



# 将A分解, $A = D_B - L_B - U_B$

#### (1)Jacobi块迭代

$$D_{B}X^{(k+1)} = (L_{B} + U_{B})X^{(k)} + b$$

$$A_{ii}X_{i}^{(k+1)} = B_{i} - \sum_{j \neq i} A_{ij}X_{j}^{(k)} \qquad (i=1,2,\cdots,r)$$

#### (2)Gauss-Seidel块迭代

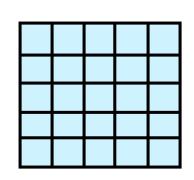
$$D_{B}X^{(k+1)} = L_{B}X^{(k+1)} + U_{B}X^{(k)} + b$$

$$A_{ii}X_{i}^{(k+1)} = b_{i} - \sum_{j=1}^{i-1} A_{ij}X_{j}^{(k+1)} - \sum_{j=i+1}^{r} A_{ij}X_{j}^{(k)}$$

$$(i=1,2,\cdots,r)$$



边值问题: 
$$\begin{cases} u_{xx} + u_{yy} = 0, & 0 < x, y < 1 \\ u(0, y) = u(x, 0) = u(x, 1) = 0 \\ u(1, y) = \sin \pi y \end{cases}$$



$$u_{i-1,j} + u_{i,j-1} - 4u_{ij} + u_{i+1,j} + u_{i,j+1} = 0$$
  $(i,j = 1, \dots, n)$ 

$$egin{aligned} egin{aligned} egin{aligned\\ egin{aligned} egi$$

$$B = \begin{bmatrix} -4 & 1 & & & \\ 1 & -4 & 1 & & \\ & 1 & -4 & 1 \\ & & 1 & -4 \end{bmatrix} \quad U_1 = \begin{bmatrix} u_{11} \\ u_{21} \\ u_{31} \\ u_{41} \end{bmatrix} \quad , \quad \cdots \quad U_4 = \begin{bmatrix} u_{14} \\ u_{24} \\ u_{34} \\ u_{44} \end{bmatrix}$$



$$\begin{bmatrix} B_1 & I & & & \\ I & B_2 & I & & \\ & I & B_3 & I \\ & & I & B_4 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} U_1 \\ U_2 \\ U_3 \\ U_4 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} F_1 \\ F_2 \\ F_3 \\ F_4 \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} B_1 & & & & \\ I & B_2 & & & \\ & I & B_3 & & \\ & & I & B_4 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} U_1 \\ U_2 \\ U_3 \\ U_4 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} F_1 \\ F_2 \\ F_3 \\ F_4 \end{bmatrix} - \begin{bmatrix} & I & & \\ & I & \\ & & I \end{bmatrix} \begin{bmatrix} U_1 \\ U_2 \\ U_3 \\ U_4 \end{bmatrix}$$

$$\rightarrow$$
  $B_1U_1^{(k+1)} = -U_2^{(k)} + F_1$ 

### 五点差分格式块Gauss-Seidel迭代实验 (误差限:1e-00

$n^2$	102	202	402	
迭代次数	107	339	1135	
CPU时间(s)	0.3750	4.3750	58.0470	
误差	0.0023	6.42e-4	1.68e-4	

#### 五点差分格式Gauss-Seidel迭代实验 (误差限:1e-008):

结点数n <sup>2</sup>	10 <sup>2</sup>	202	402
迭代次数	182	606	2077
CPU时间(s)	0.97	4.328	58.531
误差	0.0023	6.42e-4	1.68e-4

#### 小结(大规模稀疏线性系统迭代法求解)



#### 三种迭代格式:

雅克比、高斯赛德尔、超松弛(高斯赛德尔为基础)。

#### 收敛性分析(五个角度去思考):

- ▶是否<u>迭代矩阵B的范数小于1</u>?
- ▶ 是否迭代矩阵B的极限为零矩阵?
- ▶是否<u>系数矩阵A为严格对角占优?</u>
- ▶是否迭代矩阵B的谱半径小于1?
- ▶是否<u>系数矩阵A</u>为<u>实对称正定</u>? (<u>针对GS迭代</u>)



# 参考资料

- [1] Applied Iterative Methods, 1981
- [2]实用迭代法,蔡大用、施妙根译1984,清华
- [3] Iterative Solution of Large Linear systems, David M. Young, 1971.
- [4]David M. Young主页: http://www.cs.utexas.edu/users/young/