《工程硕士数学》期末复习

第二章 解线性方程组的直接解法

Gauss(顺序)消去法

消去($O(n^3)$):将Ax = b通过初等行变换化简为Ux = b。

- 从第二行开始,给每行乘以一个不同的系数1,使得每行第一位都等于第一行第一位的相反数;
- 从第二行开始,给每行加上第一行,使得每行第一位都等于0;
- 从第三行开始,给每行乘以一个不同的系数1,使得每行第二位都等于第二行第二位的相反数;
- 从第三行开始,给每行加上第二行,使得每行第二位都等于0;
-
- 最后得到上三角阵U。

回代($O(n^2)$): 从最后一行开始逐行解Ux = b。

Gauss列主元消去法

若消去到第k-1步($k\geq 1$),此时第k行及以下部分的第k位待消去,则挑选所有这些数中绝对值最大的,把它所在行换到第k行,再消去。

$$\begin{bmatrix} a_{11}^{(1)} & a_{12}^{(1)} & \cdots & a_{1k}^{(1)} & \cdots & a_{1n}^{(1)} & b_{1}^{(1)} \\ & a_{22}^{(2)} & \cdots & a_{2k}^{(2)} & \cdots & a_{2n}^{(2)} & b_{2}^{(1)} \\ & \ddots & \vdots & & \vdots & \vdots \\ & & a_{kk}^{(k)} & \cdots & a_{kn}^{(k)} & b_{k}^{(k)} \\ \vdots & & \vdots & \vdots \\ & & a_{nk}^{(k)} & \cdots & a_{nn}^{(k)} & b_{n}^{(k)} \end{bmatrix}.$$

示例:

例 2.2.4 用列主元法解方程组 Ax=b,计算过程取五位数字,其中

$$[\mathbf{A} \mid \mathbf{b}] = \begin{bmatrix} -0.002 & 2 & 2 & 0.4 \\ 1 & 0.78125 & 0 & 1.3816 \\ 3.996 & 5.5625 & 4 & 7.4178 \end{bmatrix}.$$

这一题就需要先把3.996所在行换到第一行,再进行第一次消去。

顺序主子式

- 顺序主子式 : 对 $n \times n$ 的方阵,求其左上角 1×1 、 2×2 、……、 $n \times n$ 这n个部分的行列式,这个过程称为求顺序主子式 Δ_1 、 Δ_2 、…、 Δ_n 。
- Gauss消去法的可行性 : 当顺序主子式任何一项都不为零时,方阵A可以使用上述的Gauss消去。

LU分解

- Doolittle分解(LU分解) : 通过Gauss消去法得到U以后,一定能找到下三角阵L,使 $A=LU_\circ$
 - 。 L的对角元素显然全为1。
- Crout分解: 对换Doolittle分解中L的对角元素和U的对角元素,使得U的对角元素全为1。
- LDU分解: 提取Doolittle分解中U的对角元素,形成对角矩阵D,使得U变成对角元素全为1的上三角阵 \widetilde{U} ,而此时A可以分解为 $A=LD\widetilde{U}$ 。
- 单位上(下)三角阵:对角元素全为1的上(下)三角阵。
- Doolittle分解的存在唯一性 : 存在唯一Doolittle分解的条件为方阵 $A_{n \times n}$ 的顺序主子式 Δ_1 到 Δ_{n-1} 都不为零。
 - 。 显然,如果Doolittle分解存在且唯一,则Crout、LDU分解也都存在且唯一。

三对角矩阵

• 三对角矩阵: 三对角矩阵是形如下图的方阵。

$$A = \begin{bmatrix} b_1 & c_1 \\ a_2 & b_2 & c_2 \\ & \ddots & \ddots & \ddots \\ & & a_{n-1} & b_{n-1} & c_{n-1} \\ & & & a_n & b_n \end{bmatrix}$$

● 三对角矩阵LU分解的形状 : 三对角矩阵的LU分解一定形如下图。

$$L = \begin{bmatrix} 1 & & & & & & \\ l_2 & 1 & & & & \\ & l_3 & 1 & & & \\ & & & \ddots & & \\ & & & l_n & 1 \end{bmatrix}, \qquad U = \begin{bmatrix} u_1 & c_1 & & & & \\ & u_2 & c_2 & & & \\ & & \ddots & \ddots & & \\ & & & c_{n-1} & \\ & & & u_n \end{bmatrix}$$

三对角矩阵的追赶法求解

- 先进行LU分解,使得LUx = b。
- 计算Ly = b,此时有y = Ux。
- 计算Ux = y,求出x。

正定矩阵的Cholesky分解

- 正定矩阵:顺序主子式全部大于0的实对称方阵。
- Cholesky分解: 对正定对称阵作LU分解,必有 $U=L^T$ 、 $A=LL^T$ 。这种分解称为Cholesky分解。

正定矩阵的Cholesky法(平方根法)求解

- 先进行Cholesky分解,使得 $LL^Tx = b$ 。
- 计算Ly = b,此时有 $y = L^T x$ 。
- 计算 $L^T x = y$, 求出x。

范数

- 向量范数:
 - 1-范数: 向量所有元素的和。
 - 2-范数: 向量模长。
 - \circ 无穷范数 (∞-范数): 向量所有元素的绝对值的最大值。
- **谐半径**: 方阵A的谱半径为其所有特征值的绝对值的最大值,记为 $\rho(A)$ 。
 - \circ 回忆:特征多项式为 $\lambda I A$ 的行列式计算结果,特征值为特征多项式的根。
- 矩阵范数:
 - 1-范数 (列范数): 对所有元素取绝对值,再对每列进行求和。取最大的和为1-范数。
 - \circ 2-范数: $\sqrt{\rho(A^TA)}$ 。
 - \blacksquare 当A为对称矩阵时,有 $\sqrt{
 ho(A^TA)} == \sqrt{
 ho(A^2)} =
 ho(A)$ 。
 - 。 **无穷范数** (∞ —范数、行范数): 对所有元素取绝对值,再对每行进行求和。取最大的和为无穷范数。

条件数与病态

- 条件数: $Cond(A)_n = ||A||_n ||A^{-1}||_n$,其中||A||表示矩阵范数, $||A||_1$ 为1-范数, $||A||_2$ 为2-范数,……。
 - 。 回忆:
 - 矩阵元素的代数余子式为 $B_{ij}=(-1)^{i+j}A_{ij}$ 。
 - 矩阵所有元素取代数余子式会得到伴随矩阵 A^* ,而 $A^{-1}=rac{1}{|A|}A^*$ 。
- **病态** : 对病态矩阵A的任意元素进行扰动(加减一个微小量),都会导致Ax=b求解结果的巨大变化。
- 病态矩阵的判别: $\exists A$ 的任意一种条件数的数量级远大于A的数量级时,A就是病态的。
- 比较可能出现病态的矩阵:
 - 。 各元素数量级差别很大的矩阵;
 - 。 进行列主元消去或LU分解时,发现主元也很小的矩阵;

第三章 解线性方程组的迭代法

Jacobi、Gauss-Seidel法与SOR法

当矩阵A满足下图所示形式时:

$$\begin{split} A &= \left(a_{ij}\right)_{n \times n} \in R^{n \times n} \\ A &= D - L - U; D = diag\left[a_{11}, a_{22}, \dots, a_{nn}\right] \end{split}$$

$$L = \begin{bmatrix} 0 & & & & & \\ -a_{21} & 0 & & & & \\ -a_{31} & -a_{32} & 0 & & & \\ \vdots & & & \ddots & & \\ -a_{n1} & -a_{n2} & -a_{n,n-1} & 0 \end{bmatrix} \qquad U = \begin{bmatrix} 0 & -a_{12} & -a_{13} & & -a_{1n} \\ 0 & -a_{23} & & -a_{2n} \\ & & 0 & & \\ & & & \ddots & -a_{n-1,n} \\ & & & & 0 \end{bmatrix}$$

- Jacobi法: $\begin{cases} B = D^{-1}(L+U) \\ x^{(k+1)} = Bx^{(k)} + D^{-1}b \end{cases}$;
 Gauss-Seidel法: $\begin{cases} B = (D-L)^{-1}U \\ x^{(k+1)} = Bx^{(k)} + (D-L)^{-1}b \end{cases}$;
 SOR法: $\begin{cases} B = L_{\omega} = (D-\omega L)^{-1}[(1-\omega)D + \omega U] \\ x^{(k+1)} = L_{\omega}x^{(k)} + \omega(D-\omega L)^{-1}b \end{cases}$, 式中 ω 为自主选择的松弛因子。
- 迭代矩阵: 以上三式中的*B*称为迭位

迭代法的收敛

• 迭代法的收敛性判定:

- 对任何迭代法,若迭代矩阵B满足 $\rho(B) < 1$,则迭代法收敛。
- 。 若A严格对角占优,则无论用Jacobi法还是Gauss-SeideI法求解Ax = b,均收敛。
 - 回忆: 若每行的对角元素绝对值均大于其他元素绝对值之和,则这样的矩阵为严格对角 占优矩阵。
 - 因此,若Ax=b无法直接用迭代法求解,可以先进行行交换,使A为严格对角占优矩 阵, 再求解。
- \circ 对任何对称正定矩阵A,Gauss-Seidel法收敛。
- \circ 对任何对称正定矩阵A,若将非对角元素全部取相反数,新矩阵仍然对称正定,则Jacobi法 收敛。
- 对任何 $\omega \in (0,2)$,有SOR法收敛。
 - 特别的, $\omega < 1$ 称为低松弛, $\omega > 1$ 为高松弛, $\omega = 1$ 时SOR法退化回Gauss-Seidel 法。
- 迭代法的渐进收敛速度 : $R(B) = -\ln \rho(B) > 0$ 。 $\rho(B)$ 越小,迭代法收敛越快。
 - 最佳松弛因子 : 对三对角对称正定矩阵,SOR法有最佳松弛因子 $\left\{egin{align*} B_J = D^{-1}(L+U) \ \omega_b = rac{2}{1+\sqrt{1-a^2(B_J)}} \end{array}
 ight.$
 - 此时有 $\rho(L_{\omega_b}) = \omega_b 1$ 。

■ 当 $\omega \approx \omega_b$ 时,SOR法远快于Jacobi法。

共轭梯度法

共轭梯度法

• 最速下降法:
$$\begin{cases} r^{(k)} = b - Ax^{(k)} \\ \alpha_k = \frac{(r^{(k)}, r^{(k)})}{(Ar^{(k)}, r^{(k)})} \\ x^{(k+1)} = x^{(k)} + \alpha_k r^{(k)} \end{cases}$$

• 共轭梯度法(CG法):
$$\begin{cases} \alpha_k = \frac{(r^{(k)}, r^{(k)})}{(Ap^{(k)}, p^{(k)})} \\ x^{(k+1)} = x^{(k)} + \alpha_k p^{(k)} \\ r^{(k+1)} = r^{(k)} - \alpha_k Ap^{(k)} \\ r^{(k+1)} = r^{(k)} - \alpha_k Ap^{(k)} \end{cases}$$

• CG法显著快于最速下降法和J法,一般也显著快于SOR法。

- \circ CG法能保证对 $A_{n\times n}$ 最多只需n步就求出精确解。