数值分析第 4 次上机作业

学号: 221840189, 姓名: 王晨光

§ 1 问题一

1.1 问题

实现高斯消去法,了解高斯列选主元消去法(课本第三章).

1.2 算法思路

对于三角方程组 Ax=b,其中 $A\in\mathbb{R}^{n\times n}$ 为上三角矩阵, $x,b\in\mathbb{R}^n$. 若 $|A|\neq 0$, 即 $a_{ii}\neq 0,1\leqslant i\leqslant n$, 通过回代的方式,容易得到方程组有唯一解

$$\begin{cases} x_n = \frac{b_n}{a_{nn}} \\ x_i = \left(b_i - \sum_{j=i+1}^n a_{ij} x_j\right) / a_{ii} , i = n-1, n-2, \dots, 1 \end{cases}$$

以下是实现列主元高斯消去法的基本步骤:

- 1. 构建增广矩阵: 将线性方程组的系数矩阵和常数向量合并成一个增广矩阵.
- 2. 选取列主元: 在每一次消元操作中, 选择当前列中绝对值最大的元素作为主元.
- 3. 行交换: 将含有主元的行与当前操作行交换,确保主元位于当前操作行的第一个位置.
- 4. 消元计算: 通过对当前操作行进行线性组合,将当前列下方的所有元素消为零.
- 5. 重复步骤 2-4, 直到得到上三角矩阵形式.
- 6. 回代求解: 从最后一行开始,通过回代计算出未知数的值.

1.3 结果分析 2

Algorithm 1 高斯消去法

```
Require: 系数矩阵 A = (a_{ij}), i, j = 1, 2, ..., n, 值向量 b = (b_i), i = 1, 2, ..., n
Ensure: 方程组无法求解或结果向量 x = (x_i)(i = 1, 2, ..., n)
 1: function Gaussian elimination(A, b)
 2:
         for k from 1 to n-1 do
 3:
             if a_{kk} = 0 then
                 输出"方程组无法求解:算法终止"
 4:
             end if
 5:
             for i from k+1 to n do
 6:
                 l_{ik} \leftarrow \frac{a_{ik}}{a_{kk}}
 7:
                 a_{ik} \leftarrow l_{ik}^{n}
 8:
                 b_i \leftarrow b_i - l_{ik}b_k
 9:
                 for j from k+1 to n do
10:
                     a_{ij} \leftarrow a_{ij} - l_{ik} a_{kj}
11:
                 end for
12:
             end for
13:
        end for
14:
         if a_{nn} = 0 then
15:
             输出"方程组无法求解:算法终止"
16:
17:
18:
19:
            for i from n-1 to 1 do
x_i \leftarrow \frac{b_i - \sum_{j=i+1}^n a_{ij} x_j}{a_{ii}}
20:
21:
22:
             end for
23:
         end if
24:
         return x = (x_i), i = 1, 2, ..., n
25:
26: end function
```

1.3 结果分析

通过 Python 编程实现高斯消去法的完整过程,完整代码可见附录.

考虑求解实际问题: 求解线性方程组
$$Ax = b$$
, 其中 $A = \begin{pmatrix} 2 & 1 & -1 \\ -3 & -1 & 2 \\ -2 & 1 & 2 \end{pmatrix}$, $b = \begin{pmatrix} 8 \\ -11 \\ -3 \end{pmatrix}$. 通过

该程序解得
$$x = \begin{pmatrix} 2 \\ 3 \\ -1 \end{pmatrix}$$
, 经检验, 结果正确无误.

§ 2 问题二

2.1 问题

了解矩阵的 LU 分解.

2.2 算法思路

矩阵的 LU 分解是指矩阵 A = LU 的分解形式,其中 L 是单位下三角矩阵, U 是上三角矩阵. LU 分解可以通过 Gauss 消去法实现. 思路如下:

若想将给定矩阵 A 分解为下三角矩阵 L 和上三角矩阵 U,一个思路就是通过一系列的初等变换将 A 化为上三角矩阵,且保证这些变换的乘积是一个下三角,比如通过初等变换 $L_nL_{n-1}\dots L_1A=U$,则 $A=L_1^{-1}L_2^{-1}\dots L_n^{-1}U=(L_n\dots L_2L_1)^{-1}U$,其中 U 是一个上三角矩阵, $(L_nL_{n-1}\dots L_1)^{-1}$ 是一个下三角矩阵。所以问题就转化为找满足条件的下三角矩阵,对于任意给定的向量 $x\in\mathbb{R}^n$,找一个简单的下三角矩阵 L_k 使 x 经过这一矩阵的作用之后的第 k+1 至第 n 个分量均为 0。能够完成这一条件的最简单的下三角矩阵如下:

$$L_k = I_n - l_k e_k^T$$

其中

$$l_k = (0, \dots, 0, l_{k+1,k}, \dots, l_{n,k})^T$$

即

$$L_{n} = \begin{pmatrix} 1 & & & & & & 0 \\ & \ddots & & & & & \\ & & 1 & & & \\ & & -l_{k+1,k} & \ddots & & \\ & & \vdots & & \ddots & \\ 0 & & -l_{n,k} & & & 1 \end{pmatrix}$$

对于任意给定的向量

$$x = (x_1, \dots, x_n)^T \in \mathbb{R}^n$$

则

$$L_k x = (x_1, \dots, x_k, x_{k+1} - x_k l_{k+1,k}, \dots, x_n - x_k l_{n,k})$$

若要使得第 k+1 至第 n 个分量均为 0,则

$$l_{i,k} = \frac{x_i}{x_k}, i = k + 1, \dots, n$$

此时

$$L_k x = (x_1, \dots, x_k, 0, \dots, 0)$$

且 Gauss 变换 L_k 的性质非常好,Gauss 变换的逆特别容易求

$$(I_n - l_k e_k^T)(I_n + l_k e_k^T) = I_n - l_k e_k^T l_k e_k^T = I_n$$

即

$$L_k^{-1} = I_n + l_k e_k^T$$

此时

$$A = L_1^{-1} L_2^{-1} \cdots L_n^{-1} U = LU$$

其中

$$L = L_1^{-1}L_2^{-1}\cdots L_n^{-1} = \left(I_n + l_1e_1^T\right)\left(I_n + l_2e_2^T\right)\cdots\left(l_{n-1}e_{n-1}^T\right) = I_n + l_1e_1^T + \cdots + l_{n-1}e_{n-1}^T$$

2.3 结果分析 4

则 L 具有如下形状

$$L = I_n + (l_1, l_2, \dots, l_{n-1}, 0) = \begin{pmatrix} 1 & & & \\ l_{21} & 1 & & \\ l_{31} & l_{32} & 1 & & \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \\ l_{n1} & l_{n2} & l_{n3} & \cdots & 1 \end{pmatrix}$$

所以 L 是一个单位下三角矩阵, 矩阵 A 可以分解为单位下三角 L 和上三角矩阵 U 的形式.

2.3 结果分析

举例说明利用 Gauss 消去法实现 A 的 LU 分解:

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 4 & 7 \\ 2 & 5 & 8 \\ 3 & 6 & 10 \end{pmatrix} = (a_1, a_2, a_3)$$

计算 L_1 , 设

$$L_1 = \left(\begin{array}{rrr} 1 & 0 & 0 \\ -l_{2,1} & 1 & 0 \\ -l_{3,1} & 0 & 1 \end{array}\right)$$

则 L_1a_1 的第二个分量和第三个分量为 0,即

$$\begin{cases} -l_{2,1} + 2 = 0 \Rightarrow l_{2,1} = 2 \\ -l_{3,1} + 3 = 0 \Rightarrow l_{3,1} = 3 \end{cases}$$

则
$$L_1 = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ -2 & 1 & 0 \\ -3 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$
. 接下来计算 L_2 ,设

$$L_2 = \left(\begin{array}{ccc} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & -l_{3,2} & 1 \end{array}\right)$$

则 L_2b_2 的第三个分量为 0, 即

$$3l_{3,2} - 6 = 0 \Rightarrow l_{3,2} = 2$$

则

$$L_2 = \left(\begin{array}{ccc} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & -2 & 1 \end{array}\right)$$

此时

$$L_2(L_1A) = \begin{pmatrix} 1 & 4 & 7 \\ 0 & -3 & -6 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} = U$$

最后令 $L = (L_2L_1)^{-1}$ 即得 A 的 LU 分解.

§ **3** 问题三

3.1 问题

求解三对角线性方程组的追赶法或 Thomas 算法.

3.2 算法思路

三对角线性方程组是指形如下的线性方程组:

$$\begin{cases} a_i x_{i-1} + b_i x_i + c_i x_{i+1} = d_i, & i = 1, 2, \dots, n \\ a_1 = c_n = x_0 = x_{n+1} = 0 \end{cases}$$

其中 a_i, b_i, c_i, d_i 是已知常数. 以下是三对角线性方程组的矩阵形式:

$$\begin{pmatrix} b_1 & c_1 & & & 0 \\ a_2 & b_2 & c_2 & & \\ & a_3 & b_3 & \ddots & \\ & & \ddots & \ddots & c_{n-1} \\ 0 & & & a_n & b_n \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} d_1 \\ d_2 \\ d_3 \\ \vdots \\ d_n \end{pmatrix}$$

做三次样条插值时,我们常需要解三对角矩阵.

追赶法(或 Thomas 算法)是一种基于高斯消元法的算法,分为两个阶段:向前消元 (forward elimination)和回代 (backward substitution).

1. 向前消元:

通过高斯消元法,可以变形得到新的线性方程组:

$$\begin{pmatrix} 1 & \lambda_1 & & & 0 \\ 0 & 1 & \lambda_2 & & \\ & 0 & 1 & \ddots & \\ & & \ddots & \ddots & \lambda_{n-1} \\ 0 & & 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \rho_1 \\ \rho_2 \\ \rho_3 \\ \vdots \\ \rho_n \end{pmatrix}$$

其中:

$$\begin{cases} \lambda_i = \frac{c_i}{b_i - a_i \lambda_{i-1}}, & i = 2, 3, \dots, n \\ \rho_i = \frac{d_i - a_i \rho_{i-1}}{b_i - a_i \lambda_{i-1}}, & i = 2, 3, \dots, n \\ \lambda_1 = \frac{c_1}{b_1}, & \\ \rho_1 = \frac{d_1}{b_1} \end{cases}$$

2. 回代:

得到变形后的线性方程组:

$$\begin{cases} x_i + \lambda_i x_{i+1} = \rho_i, & i = 1, 2, \dots, n-1 \\ x_n = \rho_n \end{cases}$$

3.2 算法思路 6

将 x_i 逆序求出即可,如下:

$$\begin{cases} x_n = \rho_n, \\ x_i = \rho_i - \lambda_i x_{i+1}, & i = n - 1, n - 2, \dots, 1 \end{cases}$$

整理全部步骤,可以得到一般性公式: $x_i = d_i' - c_i' x_{i+1}$,其中:

$$c'_{i} = \begin{cases} \frac{c_{i}}{b_{i}}, & i = 1\\ \frac{c_{i}}{b_{i} - c'_{i-1}a_{i}}, & i = 2, 3, \dots, n-1 \end{cases}$$

$$d'_{i} = \begin{cases} \frac{d_{i}}{b_{i}}, & i = 1\\ \frac{d_{i} - d'_{i-1}a_{i}}{b_{i} - c'_{i-1}a_{i}}, & i = 2, 3, \dots, n \end{cases}$$

3.3 结果分析 7

Algorithm 2 追赶法

```
Require: 方程组的阶数 n,系数矩阵 A 的元素 \{a_i\}, \{b_i\}, \{c_i\}, i = 1, 2, ..., n,值向量 d = (d_i), i = 1, 2, ..., n
    1, 2, \dots, n
Ensure: 方程组无法求解或结果向量 x = (x_i)(i = 1, 2, ..., n)
 1: function Thomas Algorithm(n, A, b)
        if b_1 = 0 then
            输出"方程组无法求解:算法终止"
 3:
        end if
 4:
       p_1 \leftarrow d_1 \\ q_1 \leftarrow \frac{c_1}{d_1}
 6:
        for k from 2 to n-1 do
 7:
            p_k \leftarrow d_k - a_k q_{k-1}
 8:
            if p_k = 0 then
 9:
                输出"方程组无法求解:算法终止"
10:
            end if
11:
            q_k \leftarrow \frac{c_k}{}
12:
        end for
13:
14:
        p_n \leftarrow d_n - a_n q_{n-1}
        if p_n = 0 then
15:
            输出"方程组无法求解:算法终止"
16:
17:
        y_1 \leftarrow \frac{b_1}{}
18:
        for k from 2 to n do
19:
20:
        end for
21:
22:
        x_n \leftarrow y_n
23:
        for i from n-1 to 1 do
24:
            x_k \leftarrow y_k - q_k x_{k+1}
        end for
25:
        return x = (x_i), i = 1, 2, ..., n
26:
27: end function
```

3.3 结果分析

通过 Python 编程实现追赶法的完整过程, 完整代码可见附录.

考虑求解实际问题: 求解线性方程组
$$Ax = b$$
, 其中 $A = \begin{pmatrix} 2 & 1 & \\ 1 & 2 & 1 \\ & 1 & 2 & 1 \\ & & 1 & 2 \end{pmatrix}$, $b = \begin{pmatrix} 5 & \\ 6 & \\ 7 & \\ 8 \end{pmatrix}$. 通过该程序解得 $x = \begin{pmatrix} 1.6 \\ 1.8 \\ 0.8 \\ 3.6 \end{pmatrix}$, 经检验,结果正确无误.

§4 附录: 高斯消去法(问题一)程序代码

```
import numpy as np
2
3
   def gaussian_elimination(A, b):
4
       n = len(A)
5
6
7
       # 将数组的数据类型转换为float64
8
       A = A. astype (np. float 64)
       b = b.astype(np.float64)
9
10
11
       # 高斯消元
12
       for i in range (n-1):
13
           \max i dx = i
14
           # 选取列主元
15
           for j in range (i + 1, n):
16
                if abs(A[j][i]) > abs(A[max_idx][i]):
17
18
                    \max_{i} dx = j
19
           # 交换行
20
           A[[i, \max_i dx]] = A[[\max_i dx, i]]
21
           b[[i, max_idx]] = b[[max_idx, i]]
22
23
24
            for j in range (i + 1, n):
               # 计算倍数
25
                multiplier = A[j][i] / A[i][i]
26
27
               # 更新矩阵
28
29
               A[j][i:] -= multiplier * A[i][i:]
               b[j] -= multiplier * b[i]
30
31
       # 回代求解
32
33
       x = np.zeros(n)
       for i in range (n - 1, -1, -1):
34
           x[i] = (b[i] - np.dot(A[i][i + 1:], x[i + 1:])) / A[i][i]
35
36
37
       return x
38
   # 举例
39
   A=np. array ([[2,1,-1],
40
                [-3, -1, 2],
41
                [-2,1,2]
42
43 b=np.array([8,-11,-3])
```

- 44 $x=gaussian_elimination(A,b)$
- 45 print("方程组的解为: ", x)

§5 附录: 追赶法(问题二)程序代码

```
def thomas_algorithm(A, b):
2
       n = len(b)
       a = [0] * n
3
4
       c = [0] * n
       x = [0] * n
5
6
7
       # 从矩阵 A 中提取三对角线系数
8
       for i in range(n):
           x[i] = A[i][i]
9
10
           if i > 0:
11
               a[i] = A[i][i - 1]
           if i < n - 1:
12
13
               c[i] = A[i][i + 1]
14
       # 第一步: 向前消元
15
       c_{prime} = [0] * n
16
       d \text{ prime} = [0] * n
17
       c_{prime}[0] = c[0] / x[0]
18
19
       d_{prime}[0] = b[0] / x[0]
       for i in range (1, n):
20
           m = 1.0 / (x[i] - a[i] * c_prime[i - 1])
21
           c_{prime}[i] = c[i] * m
22
           d_{prime}[i] = (b[i] - a[i] * d_{prime}[i - 1]) * m
23
24
       # 第二步: 回代
25
       x[n-1] = d_prime[n-1]
26
       for i in range (n-2, -1, -1):
27
           x[i] = d_prime[i] - c_prime[i] * x[i + 1]
28
29
30
       return x
31
   # 举例:
32
   A = [[2, 1, 0, 0],
33
       [1, 2, 1, 0],
34
       [0, 1, 2, 1],
35
       [0, 0, 1, 2]
36
   b = [5, 6, 7, 8]
37
   x = thomas_algorithm(A, b)
38
   print("方程组的解为: ", x)
```