实验六 线性代数方程组的直接解法

一、实验目的

- 1. 掌握高斯消去法的基本思路和迭代步骤;
- 2. 了解高斯消去法可能遇到的困难。

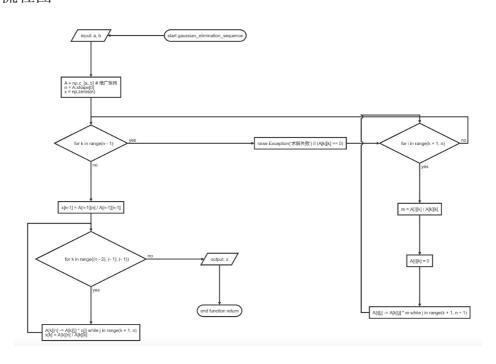
二、实验过程和结果

1. 顺序高斯消元法

对于方程组 Ax = b,高斯消元法将通过初等行变换将增广矩阵 B = [A:b] 中的 A 变为上三角矩阵(消元过程),然后解这个三角方程组(回代过程)。

编程实现1:

具体程序流程图:



调用实例2:

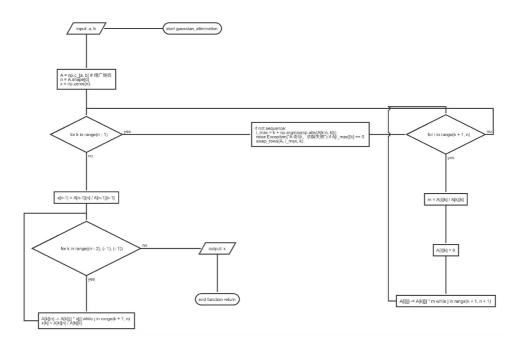
2. 列主元高斯消元法

列主元高斯消元法的实现和顺序高斯消元法很类似,只是在消元的过程中加入了列 选主元、行交换的过程:

代码实现1:

```
def gaussian_elimination(a, b, sequence=False):
       """用「高斯消去法」解线性方程 ax = b。
3
       本函数可以通过「列主元高斯消元法」或「顺序高斯消元法」计算,
5
      通过参数 sequence 控制、默认 sequence=False 使用「列主元高斯消元法」。
6
        a : np_array_like 系数矩阵 (nxn)
8
9
          b: np_array_like 右端常数(n)
1.0
11
       x: np.array `ax=b` 的解 (n)
12
13
14
         Exception("求解失败") if a[k][k] == 0
15
16
17
```

完整的程序流程图:



调用实例:

列主元高斯消元: [-0.39823377 0.01379507 0.33514424] 顺序高斯消元: [-0.39823377 0.01379507 0.33514424]

3. LU 分解

LU 分解将系数矩阵 A 分解为一个下三角矩阵 L 和一个上三角矩阵 U 的乘积: A = LU。然后原方程组 Ax = b 就可以通过以下两步解出:

- 解三角方程 *Ly* = *b*
- 解三角方程 Ux = y, 求得的 x 即原方程组的解。

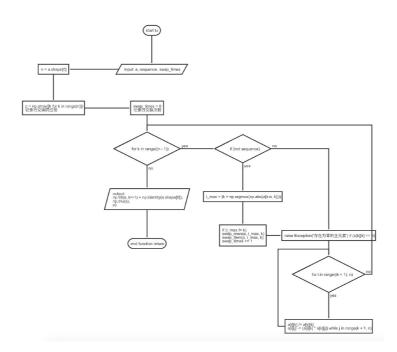
解三角方程会很容易,而且使用 LU 分解可以在 A 不变,b 取不同值时快速给出解,避免大量重复运算。

使用列主元高斯消元时,得到的 LU 分解中还有一个记录行交换的交换矩阵 P: PA = LU,在回代过程时要置 b = Pb。

编程实现³,由于顺序高斯消去法和列主元的高斯消去法的 LU 分解在实现上区别不大,只是列主元需要加入列选主元和行交换的过程,所以完全可以用一个函数实现这两种方法,通过一个参数控制具体方法:

```
def lu(a, sequence=False, swap_times: list = {}):
        """LU 分解
3
4
        Args:
           a: np_array_like 系数矩阵 (nxn)
5
           sequence: bool, True 则使用顺序高斯消去法, False 为列主元的高斯消去法
               default: sequence=False
8
           swap_times: 这是一个**输出**用的变量,只有传入 dict 变量时才有效。
               若使用「列主元高斯消元法」(sequence=False)
9
10
               则,置 swap_times['swap_times'] = 行交换次数。
11
               这个值正常的输出中不需要, 但在一些问题, 比如,
               利用 LU 分解求行列式时,得到 swap_times 会很有帮助。
13
14
        Returns:
15
           (l, u, p): result
16
17
           1: np.array, Lower triangle result (nxn)
18
           u: np.array, Upper triangle result (nxn)
           p: np.array, Permutation: 交换后的行顺序 (n)
19
20
               p = None if sequence=True
21
2.2
        Raises:
23
           Exception: 存在为零的主元素
2.4
```

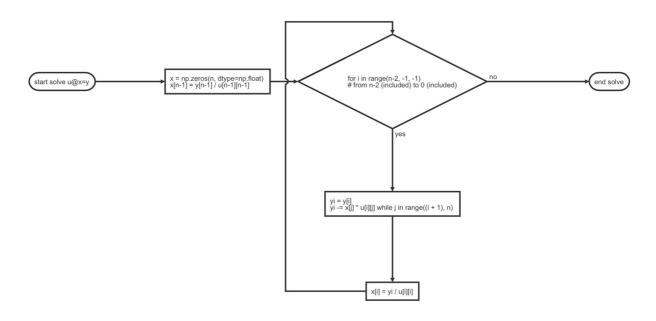
程序流程图:



利用 LU 分解的结果解原方程组的程序实现很简单,就是解两个三角方程,编程实现:

```
def solve_lu(b, l, u, p=None):
    """用 lu(a) 得到的 `pa=lu` 分解的结果求解原方程组 `ax=b` 的解 x。
        若 p 不为 None 则使用「列主元高斯消元」, p 为 None表示使用「顺序高斯消元」。
 3
 5
        Args:
            b: np_array_like, 原方程组的右端常数 (n)
 6
            1: np_array_like, Lower triangle of lu_seq(a)
            u: np_array_like, Upper triangle of lu_seq(a)
 8
 9
            p: np_array_like, LU分解中交换后的行顺序
                default p=None: 未做行交换, 即使用顺序高斯消去法
12
            使用列主元高斯消元法时, l, u, p 使用 lu(a) 得到的结果即可:
13
                solve_lu(b, *lu(a))
14
            或者使用顺序高斯消元:
15
                solve_lu(b, *lu(a, sequence=True)) # p=None
16
```

这里的 solve 是解方程的具体过程,以后一个为例:



调用实例:

三、思考题分析解答

1. 解方程:
$$A = \begin{bmatrix} 0.3 \times 10^{-15} & 59.14 & 3 & 1 \\ 5.29 & -6.13 & -1 & 2 \\ 11.2 & 9 & 5 & 2 \\ 1 & 2 & 1 & 1 \end{bmatrix}, b = [59.17, 46.78, 1, 2].$$

解⁴:

```
A = [[0.3e-15, 59.14, 3,1],

[5.29, -6.13, -1, 2],

[11.2, 9, 5, 2],

[1, 2, 1, 1]]

b = [59.17, 46.78, 1, 2]
```

参考的正确解:

```
np.linalg.solve(A, b)
array([ 3.84604049,  1.60956057, -15.47712511,  10.41196349])
```

顺序高斯消去:

```
gaussian_elimination(A, b, sequence=True)

/usr/local/lib/python3.7/site-packages/ipykernel_launcher.py:36: RuntimeWarning: inva
lid value encountered in double_scalars
array([nan, nan, nan, nan])
```

列主元高斯消元:

```
gaussian_elimination(A, b, sequence=False)
array([ 3.84604049,  1.60956057, -15.47712511, 10.41196349])
```

这里由于 $A_{0,0}$ 的值非常小,顺序法使用这个值去消元造成了精度丢失,并且超出了 double 类型能保证的精度范围,造成了结果全为 nan。用列主元法就避免了这种情况,正确完成了求解:

使用顺序的 LU 分解同样无法完成求解:

列主元的 LU 分解可以正确求解:

```
l, u, p = lu(A); print(f'l={l}\nu={u}\np={p}')
x = solve_lu(b, l, u, p); print(f'x={x}')
l=[[ 1.00000000e+00  0.0000000e+00  0.0000000e+00  0.0000000e+00]
 [ 2.67857143e-17    1.00000000e+00    0.00000000e+00    0.00000000e+00] [ 4.72321429e-01    -1.75530823e-01    1.000000000e+00    0.00000000e+00]
 [ 8.92857143e-02 2.02304459e-02 -1.73854511e-01 1.00000000e+00]]
                   9.
u=[[11.2
                                  5.
 [ 0.
                                3.
                59.14
                                              1.
 [ 0.
                 0.
                               -2.83501467
                                              1.23088797]
 [ 0.
                 0.
                                0.
                                              1.01519355]]
p=[2 0 1 3]
x=[ 3.84604049
                     1.60956057 -15.47712511 10.41196349]
```

2. 计算方阵的行列式

利用 LU 分解求解线性方程组:

$$\det A = \det(LU) = (\det L)(\det U) \tag{1}$$

L和 U都是三角矩阵,其行列式的值等于对角线元素乘积。所以这里 $\det L = 1$, $\det A = \prod diag(U)$ 。

编程实现:

```
def det(a):
    swap_times = {}
    l, u, p = lu(a, sequence=False, swap_times=swap_times)
    sign = -1 if swap_times['swap_times'] % 2 == 1 else 1
    return np.prod(np.diag(u)) * sign
```

由于顺序高斯消元的一些缺陷,这里使用了列主元的高斯消元,所以在计算时有行 交换的情况,每交换一次行列式的值就要乘上 -1。

3. 计算矩阵的逆

利用LU分解,也可以完成求逆。记 A 的逆矩阵为 X, I 为单位矩阵。有:

$$AX = I (2)$$

接列分块 $X = (x_0, ..., x_n), I = (e_0, ..., e_n), 则:$

$$A(x_0, \dots, x_n) = (e_0, \dots, e_n) \tag{3}$$

对 A 做 LU 分解,逐次取 $b = e_i$ (i = 0, ..., n),解 $Ax_i = b$,即可求得逆 X。

编程实现:

```
def inv(a):
        l, u, p = lu(a)
3
4
         X = np.zeros like(a, dtype=np.float)
5
         B = np.identity(np.shape(a)[0])
6
         for i, b in enumerate(B.T): # iter on cols
8
            x = solve_lu(b, l, u, p)
9
             X[:, i] = x
10
11
         return X
```

四、重点难点分析

重点:

- 1. 掌握高斯消去法的基本思路和迭代步骤
- 2. 了解高斯消去法可能遇到的困难

难点:

- 1. 利用 LU 分解做矩阵求逆的方法的推导,使用矩阵分块的思想。
- 2. 本实验中编程实现的所有算法在速度上均表现不佳。在一次实际的比较中⁵,对一个 150 × 150 的 矩阵求逆,NumPy 中的实现只需 0.005 秒,而我实现的代码需要 3.866 秒。这里的实现在解方程 时逐个元素去运算,并没有利用上现代计算机的并发运算能力以及 SSE 等可在此处利用的底层优化方法。但并发运算会大幅增加这里编程的难度,不考虑实现。而利用 SSE 指令运算的实现也十分艰难,所以这里的效率问题就暂时无法解决了。
- 2. 程序调用实例源码: https://github.com/cdfmlr/NumericalAnalysis/blob/master/ex6/src/ex6.ipynb ←
- 3. LU分解的实现源码: https://github.com/cdfmlr/NumericalAnalysis/blob/master/ex6/src/lu.py ←
- 4. 解题的具体过程见: https://github.com/cdfmlr/NumericalAnalysis/blob/master/ex6/src/ex6.ipynb ←