

Numerical Analysis Programming Assignment #3 复化积分

陈宇轩 PB16060738

问题描述

1. 分别编写用复化Simpson积分公式和复化梯形积分公式计算积分的通用程序。

2. 用如上程序计算积分
$$I(f) = \int_1^6 \sin(x) dx$$

取等距节点，记节点 $\{x_i, i=0, \dots, N\}$ ，其中 N 为 $\{2^k, k=0, 1, \dots, 12\}$ ，并计算误差(用科学计数形式)，同时给出误差阶（用浮点形式，比如 1.8789）。

3. 简要分析两种方法的优劣。

计算结果

复化梯形积分

| k | 误差 e | 误差阶 d |
|----|---------------------|--------------------|
| 0 | -1.825006697305e+00 | |
| 1 | -2.454792698194e-01 | 2.894228655926e+00 |
| 2 | -5.614913519149e-02 | 2.128265489751e+00 |
| 3 | -1.375739486821e-02 | 2.029056498553e+00 |
| 4 | -3.422468688994e-03 | 2.007098055939e+00 |
| 5 | -8.545713803539e-04 | 2.001764435817e+00 |
| 6 | -2.135776256161e-04 | 2.000440483622e+00 |
| 7 | -5.339033240903e-05 | 2.000110081879e+00 |
| 8 | -1.334732851249e-05 | 2.000027518008e+00 |
| 9 | -3.336816218225e-06 | 2.000006878736e+00 |
| 10 | -8.342030577979e-07 | 2.000001723822e+00 |
| 11 | -2.085507060379e-07 | 2.000000404075e+00 |
| 12 | -5.213767340084e-08 | 2.000000086018e+00 |

复化Simpson积分

| k | 误差 e | 误差阶 d |
|----|--------------------|--------------------|
| 1 | 2.810298726757e-01 | |
| 2 | 6.960909684480e-03 | 5.335303826168e+00 |
| 3 | 3.731852395462e-04 | 4.221312026519e+00 |
| 4 | 2.250670407788e-05 | 4.051465218427e+00 |
| 5 | 1.394389193443e-06 | 4.012649602607e+00 |
| 6 | 8.695929759606e-08 | 4.003149196260e+00 |
| 7 | 5.431993632676e-09 | 4.000786593621e+00 |
| 8 | 3.394532432921e-10 | 4.000197013797e+00 |
| 9 | 2.121502973296e-11 | 4.000054263876e+00 |
| 10 | 1.325217713344e-12 | 4.000785403212e+00 |
| 11 | 8.260059303211e-14 | 4.003933442493e+00 |
| 12 | 4.607425552194e-15 | 4.164119379761e+00 |

结果分析

1. 观察误差可以发现，复化梯形积分和复化Simpson积分的误差随着选取等距结点数量的增加，均逐渐减少。
2. 对于取相同数量的结点时，若结点较少，则复化梯形积分的误差略小，而当结点数较多时，复化Simpson积分的误差会比复化梯形积分小很多。
3. 对于误差阶，两者均趋于收敛，但复化Simpson积分的误差阶最后略有偏差，可能是因为误差过于小，在机器计算时产生了一些偏差。

总结

本次实验我主要使用了python中的numpy库实现，本次实验编程简单，但是可以得到很有用的结果。通过这次实验，我更深刻的理解了复化梯形积分和复化Simpson积分的优劣和使用。

代码实现(Python)

```
# 复化积分
import numpy as np

def f(x):
    return np.sin(x)
```

```

def compound_simpson(a, b, n):
    tmp1 = 0
    tmp2 = 0
    for i in range(1, n, 2):
        tmp1 += 4 * f(a + i * (b - a) / n)
    for i in range(2, n - 1, 2):
        tmp2 += 2 * f(a + i * (b - a) / n)
    result = (b - a) / (3 * n) * (f(a) + tmp1 + tmp2 + f(b))
    return result

def compound_trapezoid(a, b, n):
    tmp = 0
    for i in range(1, n):
        tmp = tmp + f(a + i * (b - a) / n)
    result = (b - a) / n * (1 / 2 * f(a) + tmp + 1 / 2 * f(b))
    return result

def main():
    I = -np.cos(6) + np.cos(1) # 精准值
    print("复化梯形积分 误差和误差阶为")
    elist1 = []
    for k in range(0, 13):
        # print("k={} ".format(k), end=' ')
        print("|%d" % k, end='')
        N = 2 ** k
        T = compound_trapezoid(1, 6, N)
        # print("e%d=" % k, end='')
        # print("%.12e" % (I - T), end=' ')
        print("|%.12e|" % (I - T), end=' ')
        elist1.append(I - T)
        if k == 0:
            print('')
        if k != 0:
            # print("d%d=" % k, end='')
            # print("%.12e" % (-(np.log(np.fabs(elist1[k] / elist1[k - 1])) /
np.log(2))))
            print("%.12e|" % (-(np.log(np.fabs(elist1[k] / elist1[k - 1])) /
np.log(2))))
    print("复化Simpson积分 误差和误差阶为")
    elist2 = []
    for k in range(1, 13):
        # print("k={} ".format(k), end=' ')
        print("|%d" % k, end='')
        N = 2 ** k
        T = compound_simpson(1, 6, N)
        # print("e%d=" % k, end='')
        # print("%.12e" % (I - T), end=' ')
        print("|%.12e|" % (I - T), end=' ')
        elist2.append(I - T)
        if k == 1:
            print('')

```

```
    if k != 1:
        # print("d%d=" % k, end='')
        # print("%.12e" % (-(np.log(np.fabs(elist2[k-1] / elist2[k - 2])) /
np.log(2))))
        print("%.12e|" % (-(np.log(np.fabs(elist2[k - 1] / elist2[k - 2])) /
np.log(2))))

if __name__ == "__main__":
    main()
```