Министерство науки и высшего образования Российской Федерации



Калужский филиал

федерального государственного бюджетного образовательного учреждения высшего образования

«Московский государственный технический университет имени Н.Э. Баумана (национальный исследовательский университет)»

(КФ МГТУ им. Н.Э. Баумана)

ФАКУЛЬТЕТ	иук -	«Информатика	и управление))	
КАФЕДРА	ИУК4	«Программное	обеспечение	ЭВМ,	информационные
технологии»					

ЛАБОРАТОРНАЯ РАБОТА №1

«Методы численного интегрирования»

ДИСЦИПЛИНА: «Моделирование»

Выполнил: студент гр. ИУК	₹4-62Б	(Подпись)	(Карельский М.К.)
Проверил:		(Подпись)	(Никитенко У.В.)
Дата сдачи (защиты):			
Результаты сдачи (защиты):			
-	Балльная	н оценка:	
-	Оценка:		

Цель: сформировать практические навыки анализа возможностей построения и выделения наиболее важных свойств объектов моделей для моделирования и использования специализированных программных пакетов и библиотек для стандартных вычислений и визуализации результатов численной аппроксимации производных и обоснования выбора алгоритма аппроксимации.

Задачи: изучить методы аппроксимации производных, методы оценки точности аппроксимации, методы повышения точности аппроксимации, количественные характеристики методов, написать программы, указанные в вариантах.

Вариант 16

- 1) Вычислить приближенно значения
 - а) первой производной функции y = f(x) с порядком погрешности O(h) (обозначим \widetilde{f}') и $O(h^2)$ (обозначим $\widetilde{\widetilde{f}}'$) при $i = 0, 1, \ldots, n$.
 - б) второй производной функции y = f(x) с порядком погрешности O(h) (обозначим $\widetilde{f''}$) при $i = 1, \ldots, n-1$.

Напечатать таблицу значений узлов, «точных» значений производных в узлах, приближенных значений производных и их разностей (фактические погрешности). Проверить результаты на многочленах соответствующих степеней. Объяснить полученные результаты.

2) Пользуясь формулой

$$f'(x) = \frac{-3f(x) + 4f(x+h) - f(x+2h)}{2h} + \frac{h^2}{3}f'''(\xi), \xi \in (x, x+2h)$$

в точке x=1 вычислить разностную производную второго порядка аппроксимации функции e^{4x} , последовательно уменьшая шаг h (например, вдвое) до тех пор, пока фактическая погрешность не начнет возрастать. Определить h оптимальное экспериментально и теоретически, объяснить полученные результаты.

Значения функции округлять до 5-ого знака после запятой, т. е. $\varepsilon = 5 \cdot 10^{-6}$

3) Предполагается заданной таблица значений функции в равноотстоящих узлах x_i , i=0,...,n.

Требуется дифференцированием интерполяционного многочлена в форме Ньютона получить формулу численного дифференцирования для вычисления приближенного значения второй производной с первым порядком аппроксимации в точке $x = x_n$. Получить выражение для погрешности. Применить формулу для вычисления производной, сравнить с точным значением.

Решение: Задача 1: Результаты для исходной функции:

x	 f(x)	f'(x)	f~'	0 (h)	+ f~~'	+ O(h^2)	f''(x)	+ f~''	++ O(h^2)
0.0	1.0	4.0	5	1.0	3.709	0.291	16.0	None	None
0.1	1.492	5.967	4.918	1.049	5.533	0.434	23.869	24.189	0.32
0.2	2.226	8.902	7.337	1.565	8.547	0.355	35.609	36.086	0.477
0.3	3.32	13.28	10.946	2.334	12.75	0.53	53.122	53.834	0.712
0.4	4.953	19.812	16.329	3.483	19.021	0.791	79.249	80.311	1.062
0.5	7.389	29.556	24.36	5.196	28.376	1.18	118.225	119.81	1.585
0.6	11.023	44.093	36.341	7.752	42.332	1.761	176.371	178.735	2.364
0.7	16.445	65.779	54.215	11.564	63.151	2.628	263.114	266.641	3.527
0.8	24.533	98.13	80.879	17.251	94.211	3.919	392.52	397.782	5.262
0.9	36.598	146.393	120.657	25.736	140.546	5.847	585.572	593.421	7.849
1.0	54.598	218.393	179.999	38.394	209.67	8.723	873.57	None	None

Puc. 1. $f(x) = e^{4x}$

Для многочлена первой степени приближенные значения совпадают с аналитическими:

х	+ f(x)	+ f'(x)	++ f~'	O(h)	 f~~'	++ O(h^2)	f''(x)	+ f~''	++ 0(h^2)
	++		+		+			+	++
0.0	6.0	1	1	0	1.0	0.0	0	None	None
0.1	6.1	1	1.0	0.0	1.0	0.0	0	0.0	0.0
0.2	6.2	1	1.0	0.0	1.0	0.0	0	-0.0	0.0
0.3	6.3	1	1.0	0.0	1.0	0.0	0	0.0	0.0
0.4	6.4	1	1.0	0.0	1.0	0.0	0	-0.0	0.0
0.5	6.5	1	1.0	0.0	1.0	0.0	0	0.0	0.0
0.6	6.6	1	1.0	0.0	1.0	0.0	0	0.0	0.0
0.7	6.7	1	1.0	0.0	1.0	0.0	0	-0.0	0.0
0.8	6.8	1	1.0	0.0	1.0	0.0	0	0.0	0.0
0.9	6.9	1	1.0	0.0	1.0	0.0	0	-0.0	0.0
1.0	7.0	1	1.0	0.0	1.0	0.0	0	None	None
	+				+			+	+

Puc. 2. f(x) = x + 6

Приближенные значения первой производной первого порядка погрешности многочлена второй степени имеют погрешность.

1.	` '				•	O(h^2)			
0.0 0.1 0.2 0.3 0.4 0.5 0.6 0.7	1.0 1.11 1.24 1.39 1.56 1.75 1.96 2.19 2.44	1.0 1.2 1.4 1.6 1.8 2.0 2.2 2.4		0.0 0.1 0.1 0.1 0.1 0.1 0.1 0.1	1.0 1.2 1.4 1.6 1.8 2.0 2.2 2.4	0.0 0.0 0.0 0.0 0.0	2 2 2 2 2 2 2 2 2 2	None 2.0 2.0 2.0 2.0 2.0 2.0 2.0	None 0.0 0.0 0.0 0.0
0.9			2.7 2.9		2.8 3.0 +	0.0 0.0			

Puc. 3.
$$f(x) = x^2 + x + 1$$

Погрешность также появляется в приближенных значениях первой производной второго порядка погрешности многочлена третьей степени:

0.0 1.0 1.0 1 0.0 0.98 0.02 2.0 0.1 1.111 1.23 1.11 0.12 1.21 0.02 2.6 0.2 1.248 1.52 1.37 0.15 1.5 0.02 3.2 0.3 1.417 1.87 1.69 0.18 1.85 0.02 3.8	None	None
0.4 1.624 2.28 2.07 0.21 2.26 0.02 4.4 0.5 1.875 2.75 2.51 0.24 2.73 0.02 5.0 0.6 2.176 3.28 3.01 0.27 3.26 0.02 5.6 0.7 2.533 3.87 3.57 0.3 3.85 0.02 6.2 0.8 2.952 4.52 4.19 0.33 4.5 0.02 6.8 0.9 3.439 5.23 4.87 0.36 5.21 0.02 7.4	3.2 3.8 4.4 5.0 5.6 6.2 6.8	0.0 0.0 0.0 0.0 0.0 0.0 0.0

Puc. 4. $f(x) = x^3 + x^2 + x + 1$

Наконец, погрешность появляется в приближенных значениях второй производной второго порядка погрешности многочлена четвертой степени:

x	f(x)	f'(x)	f~'	0 (h)	 f~~'	O(h^2)	f''(x)	f~''	
0.0	0.0	0.0	0	0.0	-0.006	0.006	0.0	None 0.14	None
0.2	0.002	0.032	0.015	0.017	0.022	0.01 0.018	0.48	0.5	
0.4	0.026	0.256 0.5	0.175	0.081	0.23	0.026 0.034	1.92	1.94	0.02
0.6	•	0.864 1.372			0.822 1.322	0.042 0.05	'	4.34	0.02 0.02
0.8	•	2.048 2.916			1.99 2.85			7.7 9.74	
1.0	1.0 +	4.0 +	3.439	0.561 +	3.926 +	0.074	12.0	None +	None ++

Puc. 5. $f(x) = x^4$

Задача 2:

h	df	error
0.1	202.49304	15.899564924051958
0.05	215.00005	3.392546139579281
0.025	217.60738	0.7852151507781855
0.0125	218.20362	0.18898073297316387
0.00625	218.34624	0.04636159675919771
0.003125	218.38112	0.011481876436164384
0.0015625	218.38974	0.002857022261878228
0.00078125	218.39189	0.000712582061851208
0.000390625	218.39242	0.00017793663823795214
0.0001953125	218.39256	4.445808622222103e-05
9.765625e-05	218.39259	1.1111663070551003e-05
4.8828125e-05	218.39260	2.777453801172669e-06
2.44140625e-05	218.39260	6.926009064045502e-07
1.220703125e-05	218.39260	1.7178786038130056e-07
6.103515625e-06	218.39260	5.0715925681288354e-08
3.0517578125e-06	218.39260	1.3463022696669213e-08
1.52587890625e-06	218.39260	2.844649316102732e-08
h эксп.: 3.0517578	3125e-06	

Рис. 6. Результат

Вычислим оптимальный h:

$$\varepsilon = \frac{h^2}{3} f'''(\xi)$$

$$h^2 = \frac{3\varepsilon}{f'''(\xi)}$$

$$h = \sqrt{\frac{3\varepsilon}{64e^{4x}}}$$

$$h = \sqrt{\frac{3\cdot 5\cdot 10^{-6}}{64\cdot e^4}} \approx 6.55\cdot 10^{-6}$$

Задача 3:

```
0.0 | 1.0
 0.1 | 1.492
0.2 | 2.226
 0.3 | 3.32
  0.4 | 4.953
 0.5 | 7.389
  0.6 | 11.023
 0.7 | 16.445
  0.8 | 24.533
  0.9 | 36.598
 1.0 | 54.598
Newton polynom: -41.3359788372723*x**10 + 177.744709000945*x**9
- 292.658730171588*x**8 + 233.382936522764*x**7 - 57.0312500104
899*x**6 - 19.8697916619713*x**5 + 38.0529927235478*x**4 + 2.23
827711662459*x**3 + 9.12546626982115*x**2 + 3.94936904761978*x
+ 1.0
f'': -3720.2380953545*x**8 + 12797.619048068*x**7 - 16388.88888
96089*x**6 + 9802.08333395607*x**5 - 1710.9375003147*x**4 - 397
.395833239426*x**3 + 456.635912682574*x**2 + 13.4296626997475*x
+ 18.2509325396423
xn = 1
Accurate: 873.5704005303077
Newton: 870.558571428491
Error: 3.01182910181649
```

Рис. 7. Результат

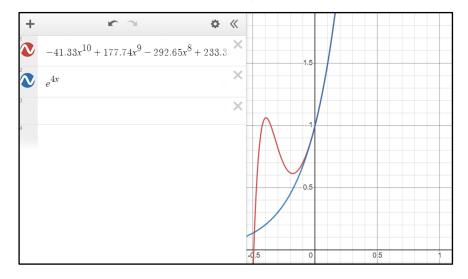


Рис. 8. Полином

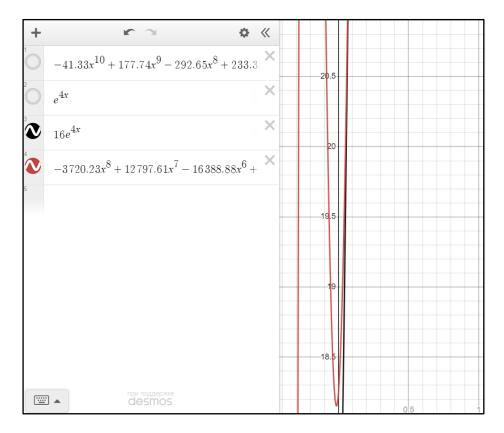


Рис. 9. Вторая производная

Вывод: в ходе выполнения лабораторной работы были получены практические навыки анализа возможностей построения и выделения наиболее важных свойств объектов моделей для моделирования и использования специализированных программных пакетов и библиотек для стандартных вычислений и визуализации результатов численной аппроксимации производных и обоснования выбора алгоритма аппроксимации.

ПРИЛОЖЕНИЯ

Листинг задачи 1:

```
import numpy
import math
from prettytable import PrettyTable
def first derivative oh(func, x: list, n: int):
    derivative = n * [None]
    derivative[0] = round((func(x[1]) - func(x[0])) / (x[1] - x[0]))
    for i in range(1, n):
        derivative[i] = round( (func(x[i]) - func(x[i-1])) / (x[i] - x[i-1]), 3)
    return derivative
def first derivative oh2(func, x: list, n: int):
    derivative = n * [None]
    derivative[0] = round( (4*func(x[1]) - 3*func(x[0]) - func(x[2])) / (x[1] -
x[0]) / 2, 3)
    derivative[1] = round((4*func(x[2]) - 3*func(x[1]) - func(x[3]))) / (x[2] -
x[1]) / 2, 3)
    for i in range (2, n):
       derivative[i] = round( (3*func(x[i]) - 4*func(x[i-1]) + func(x[i-2])) /
(x[i] - x[i-1]) / 2, 3)
    return derivative
def second derivative oh2(func, x: list, n: int):
    derivative = n * [None]
    for i in range(1, n-1):
        derivative[i] = round( (func(x[i+1]) - 2*func(x[i]) + func(x[i-1])) /
(x[i] - x[i-1])**2, 3)
    return derivative
def calculate inaccuraty(first: list, second: list):
    if len(first) != len(second):
        return [0]
    inacuraty = len(first) * [0];
    for i in range(0, len(first)):
        if first[i] is None or second[i] is None:
            inacuraty[i] = None
        else:
            inacuraty[i] = round(abs(first[i] - second[i]), 3)
    return inacuraty
def f(x):
    return math.e**(4*x)
def analite first derivative(x):
    return 4 * math.e**(4*x)
def analite second derivative(x):
    return 16 * math.e**(4*x)
if __name__ == "__main__":
    count = 11
    x = [round(i, 3) for i in numpy.linspace(0, 1, count)]
    y = [round(f(i), 3) for i in x]
    first_derivative = [round(analite_first_derivative(i), 3) for i in x]
    second derivative = [round(analite second derivative(i), 3) for i in x]
    fd1 = \overline{first} \ derivative \ oh(f, x, len(x))
    fd2 = first derivative oh2(f, x, len(x))
    sd2 = second derivative oh2(f, x, len(x))
    table = PrettyTable()
    table.add column("x", x, "r")
```

```
table.add_column("f(x)", y, "r")
table.add_column("f'(x)", first_derivative, "r")
table.add_column("f~'", fd1, "r")
table.add_column("O(h)", calculate_inaccuraty(fd1, first_derivative), "r")
table.add_column("f~~'", fd2, "r")
table.add_column("O(h^2)", calculate_inaccuraty(fd2, first_derivative), "r")
table.add_column("f''(x)", second_derivative, "r")
table.add_column("f~''", sd2, "r")
table.add_column("O(h^2)", calculate_inaccuraty(sd2, second_derivative),
"r")
print(table)
```

Листинг задачи 2:

```
from math import *
def f(x):
    return exp(4*x)
def df(x, h):
    return (-3*f(x) + 4*f(x + h) - f(x + 2*h)) / (2*h)
x = 1
h = 0.1
acc = 4*exp(4*x)
print ("h
                           df
                                    error")
y = df(x, h)
err = y - acc
while True:
    print ("\{0:<17\} \{1:3.5f\} \{2\}".format(h, y, abs(y - acc)))
    h = h / 2
    y = df(x, h)
    if (abs(y - acc) > abs(err)):
        print ("\{0:<17\} \{1:3.5f\} \{2\}".format(h, y, abs(y - acc)))
        break
    err = y - acc
print('h_эκcπ.: {0}'.format(2*h))
```

Листинг задачи 3:

```
import sympy
import math
import numpy as np
import sympy as sp
from prettytable import PrettyTable
def newton(sym x, x, fdd):
   n = len(x)
    p = fdd[0, 0]
    for k in range(1, n):
        newton = 1
        for m in range(k):
            newton *= (sym x - x[m])
        p += newton * fdd[\bar{k}, 0]
    return p
def f(x):
    return math.e**(4*x)
```

```
def ddf(x):
   return 16 * math.e**(4*x)
x = [round(i,1) for i in np.linspace(0, 1.0, count)]
   y = [round(f(i), 3) for i in x]
   table = PrettyTable()
   table.add_column("x", x, "1")
   table.add_column("y", y, "l")
   print(table)
   n = len(x)
   fdd = np.asmatrix(np.zeros((n, n)))
    for i in range(n):
       fdd[0, i] = y[i]
    for j in range (1, n):
       for i in range(n-j):
           fdd[j, i] = (fdd[j-1, i+1] - fdd[j-1, i]) / (x[i+j] - x[i])
   sym x = sp.Symbol("x")
   p = newton(sym x, x, fdd)
   p = sp.simplify(p)
   print("Newton polynom:", p, '\n')
   print("f'':", p.diff(sym x, 2), '\n')
   x0 = 1
   print("xn =", x0)
   print("Accurate:", ddf(x0))
   print("Newton:", p.diff(sym_x, 2).subs(sym_x, x0))
   print("Error:", abs(ddf(x0) - p.diff(sym_x, 2).subs(sym_x, x0)))
```