



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 дифференцирования»

ДИСЦИПЛИНА: «Моделирование»

Выполнил: студент гр. ИУК4-62Б \_\_\_\_\_ (Калашников А. С.)  
(Подпись) (Ф.И.О.)

Проверил: \_\_\_\_\_ (Никитенко У. В.)  
(Подпись) (Ф.И.О.)

Дата сдачи (защиты):

Результаты сдачи (защиты):

- Балльная оценка:

- Оценка:

Калуга, 2023

**Цель работы:** 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.

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

## Вариант 2

$$f(x) = e^{3x}$$

**№1** Вычислить приближённо значения:

- а) первой производной заданной функции  $f(x)$  с порядком погрешности  $O(h)$  и  $O(h^2)$ ;
- б) второй производной заданной функции  $f(x)$  с порядком погрешности  $O(h^2)$ .

Напечатать таблицу значений узлов; значений производных, полученных аналитическим методом в узлах; приближённых значений производных в узлах и фактическую погрешность. Проверить результаты на многочленах соответствующих степеней.

Исходный код программы представлен в Приложении.

Результат выполнения программы для заданной функции  $f(x) = e^{3x}$  и диапазона значений от 0,0 до 1,0 с шагом 0,1:

i	x	f(x)	f'	f' 0(h)	погр. 0(h)	f' 0(h**2)	погр. 0(h**2)	f''	f'' 0(h**2)	погр. 0(h**2)
0	0.0	1.0	3.0	3	0.0	2.8866	0.1134	9.0	None	None
1	0.1	1.3498588075760032	4.0496	3.4986	0.551	3.8965	0.1531	12.1487	12.2401	0.0914
2	0.2	1.822118800390509	5.4664	4.7226	0.7438	5.3346	0.1318	16.3991	16.5224	0.1233
3	0.3	2.4596031111569494	7.3788	6.3748	1.004	7.201	0.1778	22.1364	22.303	0.1666
4	0.4	3.3201169227365477	9.9604	8.6051	1.3553	9.7203	0.2401	29.8811	30.1058	0.2247
5	0.5	4.4816890703380645	13.4451	11.6157	1.8294	13.121	0.3241	40.3352	40.6386	0.3034
6	0.6	6.049647464412945	18.1489	15.6796	2.4693	17.7115	0.4374	54.4468	54.8564	0.4096
7	0.7	8.166169912567646	24.4985	21.1652	3.3333	23.908	0.5905	73.4955	74.0484	0.5529
8	0.8	11.023176380641605	33.0695	28.5701	4.4994	32.2725	0.797	99.2086	99.9549	0.7463
9	0.9	14.879731724872835	44.6392	38.5656	6.0736	43.5633	1.0759	133.9176	134.925	1.0074
10	1.0	20.085536923187664	60.2566	52.0581	8.1985	58.8043	1.4523	180.7698	None	None

Используем программу с теми же параметрами, но с функцией  $f(x) = x + 3$ , у которой  $f'(x) = 1$ :

```
i | x | f(x) | f' | f' 0(h) | погр. 0(h) | f' 0(h**2) | погр. 0(h**2) | f'' | f'' 0(h**2) | погр. 0(h**2)
0 | 0.0 | 3.0 | 1 | 1 | 0 | 1.0 | 0.0 | | 0 | None | None
1 | 0.1 | 3.1 | 1 | 1.0 | 0.0 | 1.0 | 0.0 | | 0 | 0.0 | 0.0
2 | 0.2 | 3.2 | 1 | 1.0 | 0.0 | 1.0 | 0.0 | | 0 | -0.0 | 0.0
3 | 0.3 | 3.3 | 1 | 1.0 | 0.0 | 1.0 | 0.0 | | 0 | 0.0 | 0.0
4 | 0.4 | 3.4 | 1 | 1.0 | 0.0 | 1.0 | 0.0 | | 0 | 0.0 | 0.0
5 | 0.5 | 3.5 | 1 | 1.0 | 0.0 | 1.0 | 0.0 | | 0 | 0.0 | 0.0
6 | 0.6 | 3.6 | 1 | 1.0 | 0.0 | 1.0 | 0.0 | | 0 | 0.0 | 0.0
7 | 0.7 | 3.7 | 1 | 1.0 | 0.0 | 1.0 | 0.0 | | 0 | -0.0 | 0.0
8 | 0.8 | 3.8 | 1 | 1.0 | 0.0 | 1.0 | 0.0 | | 0 | 0.0 | 0.0
9 | 0.9 | 3.9 | 1 | 1.0 | 0.0 | 1.0 | 0.0 | | 0 | 0.0 | 0.0
10 | 1.0 | 4.0 | 1 | 1.0 | 0.0 | 1.0 | 0.0 | | 0 | None | None
```

Далее возьмём многочлен второй степени  $f(x) = x^2 - 3$ , у которого  $f'(x) = 2x$ , а  $f''(x) = 2$ :

```
i | x | f(x) | f' | f' 0(h) | погр. 0(h) | f' 0(h**2) | погр. 0(h**2) | f'' | f'' 0(h**2) | погр. 0(h**2)
0 | 0.0 | -3.0 | 0.0 | 0 | 0.0 | -0.0 | 0.0 | | 2 | None | None
1 | 0.1 | -2.99 | 0.2 | 0.1 | 0.1 | 0.2 | 0.0 | | 2 | 2.0 | 0.0
2 | 0.2 | -2.96 | 0.4 | 0.3 | 0.1 | 0.4 | 0.0 | | 2 | 2.0 | 0.0
3 | 0.3 | -2.91 | 0.6 | 0.5 | 0.1 | 0.6 | 0.0 | | 2 | 2.0 | 0.0
4 | 0.4 | -2.84 | 0.8 | 0.7 | 0.1 | 0.8 | 0.0 | | 2 | 2.0 | 0.0
5 | 0.5 | -2.75 | 1.0 | 0.9 | 0.1 | 1.0 | 0.0 | | 2 | 2.0 | 0.0
6 | 0.6 | -2.64 | 1.2 | 1.1 | 0.1 | 1.2 | 0.0 | | 2 | 2.0 | 0.0
7 | 0.7 | -2.5100000000000002 | 1.4 | 1.3 | 0.1 | 1.4 | 0.0 | | 2 | 2.0 | 0.0
8 | 0.8 | -2.36 | 1.6 | 1.5 | 0.1 | 1.6 | 0.0 | | 2 | 2.0 | 0.0
9 | 0.9 | -2.19 | 1.8 | 1.7 | 0.1 | 1.8 | 0.0 | | 2 | 2.0 | 0.0
10 | 1.0 | -2.0 | 2.0 | 1.9 | 0.1 | 2.0 | 0.0 | | 2 | None | None
```

И, наконец, возьмём многочлен третьей степени  $f(x) = x^3 - 8$ , у которого  $f'(x) = 3x^2$ , а  $f''(x) = 6x$

```
i | x | f(x) | f' | f' 0(h) | погр. 0(h) | f' 0(h**2) | погр. 0(h**2) | f'' | f'' 0(h**2) | погр. 0(h**2)
0 | 0.0 | -8.0 | 0.0 | 0 | 0.0 | -0.02 | 0.02 | | 0.0 | None | None
1 | 0.1 | -7.999 | 0.03 | 0.01 | 0.02 | 0.01 | 0.02 | | 0.6 | 0.6 | 0.0
2 | 0.2 | -7.992 | 0.12 | 0.07 | 0.05 | 0.1 | 0.02 | | 1.2 | 1.2 | 0.0
3 | 0.3 | -7.973 | 0.27 | 0.19 | 0.08 | 0.25 | 0.02 | | 1.8 | 1.8 | 0.0
4 | 0.4 | -7.936 | 0.48 | 0.37 | 0.11 | 0.46 | 0.02 | | 2.4 | 2.4 | 0.0
5 | 0.5 | -7.875 | 0.75 | 0.61 | 0.14 | 0.73 | 0.02 | | 3.0 | 3.0 | 0.0
6 | 0.6 | -7.784 | 1.08 | 0.91 | 0.17 | 1.06 | 0.02 | | 3.6 | 3.6 | 0.0
7 | 0.7 | -7.657 | 1.47 | 1.27 | 0.2 | 1.45 | 0.02 | | 4.2 | 4.2 | 0.0
8 | 0.8 | -7.4879999999999995 | 1.92 | 1.69 | 0.23 | 1.9 | 0.02 | | 4.8 | 4.8 | 0.0
9 | 0.9 | -7.271 | 2.43 | 2.17 | 0.26 | 2.41 | 0.02 | | 5.4 | 5.4 | 0.0
10 | 1.0 | -7.0 | 3.0 | 2.71 | 0.29 | 2.98 | 0.02 | | 6.0 | None | None
```

Как видим погрешность вычислений появляется только тогда, когда производная является выпуклой функции, например, квадратичной. Это объясняется тем, что при аппроксимации мы принимаем функцию линейной на очень маленьком масштабе, соответственно чем меньше шаг, тем точнее полученное значение.

№2 Пользуясь формулой:

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

в точке  $x_0=1$  вычислить вторую разностную производную второго порядка аппроксимации функции  $e^{3x}$ , последовательно уменьшая шаг  $h$  до тех пор, пока фактическая погрешность не начнёт возрастать. Определить  $h$  оптимальное экспериментально и теоретически, объяснить полученные результаты.

Исходный код программы представлен в Приложении.

Результат выполнения приложения:

Задание №2		
h	df	error
0.1	57.97855	2.278058422610023
0.05	59.75009	0.5065244340631025
0.025	60.13705	0.11956485871376543
0.0125	60.22756	0.029053775221719036
0.00625	60.24945	0.007161496131296019
0.003125	60.25483	0.0017777973552668414
0.0015625	60.25617	0.0004428875668693877
0.00078125	60.25650	0.00011052732549643451
0.000390625	60.25658	2.7607508918947588e-05
0.0001953125	60.25660	6.898805686716969e-06
9.765625e-05	60.25661	1.7244447647613015e-06
4.8828125e-05	60.25661	4.3130700788651666e-07
2.44140625e-05	60.25661	1.0723585575078687e-07
1.220703125e-05	60.25661	2.5890649624216167e-08
6.103515625e-06	60.25661	9.155947111594287e-09
3.0517578125e-06	60.25661	5.3724491522189055e-09
1.52587890625e-06	60.25661	6.269083030474576e-09
Экспериментальное h: 1.52587890625e-06		
Теоретическое h: 0.00016631140197410124		

$$|R_\varepsilon(x, h, f)| \leq 8 * \frac{\xi}{2h} + \frac{h^2}{3} M_3, M_3 = \max |f'''(\xi)|, \xi \in (x, x+2h)$$

Выполним округление до 5-ого знака после запятой, то  $\xi = 5 * 10^{-6}$ .

Третья производная функции в точке 1 будет равно:

$$M_3 = 27 * e^3$$

$$8 * \frac{\xi}{2h} = \frac{h^2}{3} M_3$$

$$h^3 = 4\xi * \frac{3}{M_3} = \frac{12\xi}{M_3}$$

Подставляя данные значения и учитывая округление до 5-го знака, получаем:  $h_{\text{опт}} \approx 0,000001$

Вычисленное экспериментально оптимальное значение шага:

$$h_{\text{экс}} = 0,000002.$$

Таким образом, полученное аналитически значение шага примерно равно экспериментальному значению.

**№3** Предполагается заданной таблица значений функции в равноотстоящих узлах  $x_i$ ,  $i = 0, \dots, n$ . Требуется дифференцированием интерполяционного многочлена в форме Ньютона получить формулу численного дифференцирования для вычисления приближенного значения первой производной с третьим порядком аппроксимации в точке  $x = x_1$ . Получить выражение для погрешности. Применить формулу для вычисления производной, сравнить с точным значением

Исходный код программы представлен в Приложении

Запишем интерполяционный полином Ньютона с использованием разделённых разностей:

$$P_n(x) = f[x_n] + f[x_n, x_{n-1}](x - x_n) + \dots + f[x_0, \dots, x_n](x - x_0)(x - x_1) \dots (x - x_{n-1}) = f[x_n] + \sum f[x_0, x_1, \dots, x_i] \prod_{j=0}^n (x - x_j)$$

Вычислим разделённые разности, воспользовавшись формулой:

$$f[x_j, x_{j+1}, \dots, x_{j+i-1}, x_{j+i}] = \frac{f[x_{j+1}, \dots, x_{j+i-1}, x_{j+i}] - f[x_j, x_{j+1}, \dots, x_{j+i-1}]}{x_{j+i} - x_j}$$

Разделённые разности:

```
[ [ 298.86740097  967.33959023 1565.48670047 1688.99569781 1366.68669863]
[ 347.23438048 1123.88826028 1818.83605514 1962.33303753    0.        ]
[ 403.42879349 1305.77186579 2113.18601077    0.        0.        ]
[ 468.71738678 1517.09046687    0.        0.        0.        ]
[ 544.57191013    0.        0.        0.        0.        ]]
```

Для вычисления полинома воспользуемся формулой обратно разделенной разности Ньютона. Продифференцируем:

$$\frac{dP_n}{dx} = s \nabla_{P_n} + \frac{(s(s+1))\nabla_{P_n}^2}{2!} + \frac{(s(s+1)(s+2))\nabla_{P_n}^3}{3!} + \dots,$$

$$\text{где } s = \frac{x - x_n}{h}.$$

$$\frac{dP_n}{dx} = \frac{1}{h} (\nabla_{P_n} + \frac{\nabla_{P_n}^2 s(s+1)}{2!} + \frac{\nabla_{P_n}^3 s(s+1)(s+2)}{3!} + \dots)$$

Получаем следующий результат интерполяционного полинома для производной заданной функции:

$$P_5(x) = 5466.74679452802 \cdot x^3 - 27323.4876641589 \cdot x^2 + 47323.8277990786 \cdot x - 27877.4133956282$$

Найдем выражение для погрешности.

Пусть  $x$  – случайная точка, отличная от точек  $x_0, x_1, \dots, x_n$ . Если  $P_{n+1}$  – полином интерполяции Ньютона, который интерполирует функцию  $f(x)$  в точках  $x_0, x_1, \dots, x_n$  и  $x$ , тогда  $P_{n+1}(x) = f(x)$ . Тогда

$$P_{n+1}(x) = P_n(x) + f[x_0, x_1, \dots, x_n] \prod_{j=0}^n (x - x_j)$$

$$f(x) = P_{n+1}(x) = P_n(x) + f[x_0, x_1, \dots, x_n] \prod_{j=0}^n (x - x_j)$$

$$E_n(x) = f(x) - P_n(x) = f[x_0, x_1, \dots, x_n] \prod_{j=0}^n (x - x_j)$$

Продифференцируем и получим:

$$\begin{aligned} f'(x) - P'_n(x) &= (f(x) - P_n(x))' = \left( f[x_0, x_1, \dots, x_n] \prod_{j=0}^n (x - x_j) \right)' = \\ &= \left( \frac{f^{n+1}(\xi(x))}{(n+1)!} (x - x_0) \dots (x - x_n) \right)' = \\ &= (x - x_1)(x - x_2) \dots (x - x_n) \frac{f^{n+1}(\xi(x))}{(n+1)!} \end{aligned}$$

Воспользуемся формулой для вычисления первой производной:

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

```

Задание №3
Точки [1.9 1.95 2. 2.05 2.1 ]
Разделённые разности:
[[ 298.86740097  967.33959023 1565.48670047 1688.99569781 1366.68669863]
 [ 347.23438048 1123.88826028 1818.83605514 1962.33303753  0.        ]
 [ 403.42879349 1305.77186579 2113.18601077  0.        0.        ]
 [ 468.71738678 1517.09046687  0.        0.        0.        ]
 [ 544.57191013  0.        0.        0.        0.        ]]
P_5(x)= 5466.74679452802*x**3 - 27323.4876641589*x**2 + 47323.8277990786*x - 27877.4133956282

Первая производная по формуле:      1200.112565255315
Дельта:                               10.173815222890198
Производная Ньютона):                 1210.2659021176485
Дельта:                               0.020478360556808184

```

Погрешность при вычислении с помощью полинома Ньютона, имеет погрешность более чем в 1000 раз меньше значения, полученного с помощью формулы численного дифференцирования.

**Вывод:** в ходе выполнения данной лабораторной работы были сформированы 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.

## Приложение

```
import numpy
import sympy
from math import *

def analite_first_derivative(x):
    return 3*exp(3*x)

def analite_second_derivative(x):
    return 9*exp(3*x)
def function(x):
    return exp(3*x)

def divided_diff(x, y):
    n = len(y)
    coef = zeros([n, n])
    coef[:, 0] = y

    for j in range(1, n):
        for i in range(n - j):
            coef[i][j] = \
                (coef[i + 1][j - 1] - coef[i][j - 1]) / (x[i + j] - x[i])

    return coef

def newton_poly_derivative(coef, points, x):
    n = len(points) - 1
    dp = 0
    p = coef[n]

    for k in range(1, n + 1):
        dp *= (x - points[n-k])
        dp += p
        p *= (x - points[n-k])
        p += coef[n-k]

    return dp

def ex3():
    point = 2
    start = 1.9
    stop = 2.1
    n = 5

    points = linspace(start=start, stop=stop, num=n)
    y = [function(x) for x in points]

    newton_divided_diff = divided_diff(points, y)
    coef = newton_divided_diff[0, :]

    newton_first_derivative = newton_poly_derivative(coef, points, 2)
    delta = abs(analite_first_derivative(point) - newton_first_derivative)

    print("Точки", points)
    print(f"Разделённые разности:")
    print(newton_divided_diff)

    sym_x = sympy.Symbol("x")
```



```

polynom = newton_poly_derivative(coef, points, sym_x)
polynom = sympy.simplify(polynom)
print(f"P_{n}(x)=", polynom, '\n')

print(f"'Первая производная по формуле':40} {(4 * function(2.05) - 3 *
function(2.0) - function(2.1)) / .05 / 2}")
print(
    f"'Дельта':40} {abs(analite_first_derivative(point) - (4 *
function(2.05) - 3 * function(2.0) - function(2.1)) / .05 / 2)})")
print(f"'Производная Ньютон':40} {newton_first_derivative}")
print(f"'Дельта':40} {abs(analite_first_derivative(point) -
newton_first_derivative)})")

def ex2():
    x = 1
    h = 0.1
    acc = 3 * exp(3 * x)
    y = df(x, h)
    error = y - acc
    print("h          df          error")
    while (abs(y - acc) <= abs(error)):
        error = y - acc
        print("{0:<17} {1:3.5f} {2}".format(h, y, abs(error)))
        h = h / 2;
        y = df(x, h)
    print("{0:<17} {1:3.5f} {2}".format(h, y, abs(y - acc)))
    print('Экспериментальное h: {0}'.format(h))
    print('Теоретическое h: {0}'.format(sqrt(3 * (5 / 1000000) / (27 * exp(3
* x)))))

def 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])), 4)
    return derivative

def 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, 4)
    derivative[1] = round((4 * func(x[2]) - 3 * func(x[1]) - func(x[3])) /
(x[2] - x[1]) / 2, 4)
    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, 4)
    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, 4)
    return derivative

def calculate_inaccuracy(first: list, second: list):
    if len(first) != len(second):
        return [0]
    inaccuracy = len(first) * [0];
    for i in range(0, len(first)):
        if first[i] is None or second[i] is None:
            inaccuracy[i] = None

```

```

        else:
            inaccuracy[i] = round(abs(first[i] - second[i]), 4)
    return inaccuracy

def analite_first_derivative(x):
    return 3*exp(3*x)

def analite_second_derivative(x):
    return 9*exp(3*x)

if __name__ == "__main__":
    count = 11
    x = [round(i, 3) for i in numpy.linspace(0, 1, count)]
    first_derivative = [round(analite_first_derivative(i), 4) for i in x]
    second_derivative = [round(analite_second_derivative(i), 4) for i in x]

    a1 = derivative_oh(function, x, len(x))
    a2 = derivative_oh2(function, x, len(x))
    a3 = second_derivative_oh2(function, x, len(x))
    inaccuracy = calculate_inaccuracy(a1, first_derivative)
    inaccuracy2 = calculate_inaccuracy(a2, first_derivative)
    inaccuracy3 = calculate_inaccuracy(a3, second_derivative)
    print("i", "|", "x", "|", "f(x)", "|", "f'", "|", "f' O(h)", "|", "погр. O(h)", "|",
          "f' O(h**2)", "|", "погр. O(h**2)", "|", "f'", "|",
          "f' O(h**2)", "|", "погр. O(h**2)")
    for i in range(count):
        print(str(i), "|", x[i], "|", function(x[i]), "|", first_derivative[i], "|", a1[i], "|",
              inaccuracy[i], "|", a2[i], "|", inaccuracy2[i], "|",
              second_derivative[i], "|", a3[i], "|", inaccuracy3[i])
    print("\n")
    print("Задание №2")
    ex2()
    print("\n")
    print("Задание №3")
    ex3()

```