# НАЦІОНАЛЬНИЙ ТЕХНІЧНИЙ УНІВЕРСИТЕТ УКРАЇНИ «КИЇВСЬКИЙ ПОЛІТЕХНІЧНИЙ ІНСТИТУТ ІМЕНІ ІГОРЯ СІКОРСЬКОГО»

Факультет прикладної математики Кафедра прикладної математики

#### Звіт

# із лабораторної роботи з дисципліни «АЛГОРИТМИ І СИСТЕМИ КОМП'ЮТЕРНОЇ

на тему

МАТЕМАТИКИ 1.МАТЕМАТИЧНІ АЛГОРИТМИ»

"Чисельне диференціювання та інтегрування"

Виконав: Перевірила:

студент групи КМ-03

Шаповалов Г. Г.

Асистент кафедри ПМА

Ковальчук-Химюк Л. О.

# Зміст

Вступ	3
Основна частина	
Варіант 7	4
Опис програми	
Висновки	
Відповіді на контрольні питання	7
Перелік посилань	
Додаток А – Скріншоти роботи програми	
Додаток В – Код програми	

## Вступ

 $\underline{\text{Метою роботи}}$   $\varepsilon$  ознайомитися з програмними засобами чисельного диференціювання й інтегрування функцій; практичне розв'язання задач з використанням СКМ, порівняльний аналіз методів чисельного диференціювання й інтегрування.

#### Основна частина

Варіант 7

Підінтегральна	Проміжок	Кількість	Крок	Первісна функція
функція	інтегрування	частин розбиття	h	
$\frac{x^2}{2x+3}$	[1; 3]	100	0.02	$\frac{1}{8}(2x^2 - 6x + 9\ln(2x + 3))$

### Теоретичні відомості

Суть методу Сімпсона полягає в наближенні підінтегральної функції на відрізку [a,b] інтерполяційним многочленом другого ступеня р2(x), тобто наближення графіка функції на відрізку параболою.

$$\int\limits_a^b f(x)dxpprox \int\limits_a^b p_2(x)dx=rac{b-a}{6}igg(f(a)+4f\left(rac{a+b}{2}
ight)+f(b)igg)$$

Рис. 1 – Формула Сімпсона

Для більш точного обчислення інтеграла, інтервал [a, b] розбивають на N елементарних відрізків однакової довжини і застосовують формулу Сімпсона на складових відрізках. Кожен відрізок складається з сусідньої пари елементарних відрізків. Значення вихідного інтеграла  $\epsilon$  сумою результатів інтегрування на складових відрізках:

$$\int\limits_{a}^{b} f(x) dx pprox rac{h}{3} \cdot \left(rac{1}{2} f(x_0) + \sum_{k=1}^{N-1} f(x_k) + 2 \sum_{k=1}^{N} f\left(rac{x_{k-1} + x_k}{2}
ight) + rac{1}{2} f(x_N)
ight)$$

Рис. 2 – Ітераційна формула Сімпсона

Похибка рахується шляхом віднімання по модулю результату за методом Сімпсона та результату за формулою Ньютона-Лейбніца.

#### Опис програми

Програма складається з двох частин – диференціювання та інтегрування.

#### Python

Для інтегрування використовувалась функція simps [2] із бібліотеки Sympy [1]. Математичні функції задаються у текстовому файлі, а потім зчитуються програмою.

Диференціювання здійснюється функцією diff [3] із бібліотеки Sympy [1]

#### Octave

Програма використовує Oct2py [4] бібліотеку для створення 'мосту' між пайтоном та октав. Вбудована функція eval() розбить із тексту математичної формули об'єкт октав.

Диференціювання здійснюється за допомогою правої границі [5]

Для інтегрування використовується метод Сімпсона. Нижня межа  $\epsilon$  статичною, а верхня змінюється з кроком h=0.02

#### Висновки

#### Досягнуто таких результатів:

Похибка диференціювання Python:

- Мінімальна 0
- Максимальна 1.11022302462516e-16

#### Похибка диференціювання Octave:

- Мінімальна 6.668748e-09
- Максимальна 1.654807e-08

#### Похибка інтегрування Python:

- Мінімальна 0
- Максимальна 9.447105e-12

### Похибка інтегрування Octave:

- Мінімальна 0
- Максимальна 4.440892e-16

Отримали хороші результати, оскільки похибки малі. Скріншоти з результатами наведені в Додатку А.

## Відповіді на контрольні питання

- 1. Як залежить похибка усікання і похибка округлення від розміру кроку при чисельному диференціюванні? Похибка усікання і похибка округлення в чисельному диференціюванні залежать від розміру кроку. Похибка усікання зазвичай зменшується при зменшенні розміру кроку, оскільки більша кількість точок дозволяє краще апроксимувати функцію. Однак похибка округлення може збільшуватися при зменшенні розміру кроку через накопичення помилок округлення при виконанні більшої кількості обчислень.
- 2. Оцініть похибку заданої формули чисельного диференціювання за допомогою дослідження на апроксимацію Оцінка похибки заданої формули чисельного диференціювання може бути виконана за допомогою дослідження на апроксимацію. Це включає в себе порівняння результатів, отриманих за допомогою формули, з точними значеннями, якщо вони доступні, або з результатами, отриманими за допомогою більш точних методів.
- 3. *Проведіть порівняння точності формул трапецій і Сімпсона на підставі аналізу залишкових членів формул* Точність формул трапецій і Сімпсона можна порівняти на основі аналізу залишкових членів формул. Зазвичай формула Сімпсона дає більш точні результати, ніж формула трапецій, оскільки вона базується на квадратичному апроксимаційному поліномові, тоді як формула трапецій використовує лінійний апроксимаційний поліном.
- 4. У яких випадках доцільно використовувати квадратні формули Гауса? 
   Квадратурні формули Гауса доцільно використовувати, коли функція є достатньо гладкою і не має особливостей в межах інтегрування. Вони також ефективні для інтегрування поліноміальних функцій, оскільки вони можуть надати точний результат для поліномів до певного степеня.
- 5. *Які формули чисельного інтегрування зручніше програмувати для ЕОМ* ? Для програмування на ЕОМ зручно використовувати ті формули чисельного інтегрування, які легко реалізуються і не вимагають складних обчислень. Це можуть бути такі методи, як метод прямокутників, метод трапецій та метод Сімпсона. Однак оптимальний вибір методу залежить від конкретної задачі і вимог до точності.

# Перелік посилань

- 1. Sympy https://www.sympy.org/en/index.html
- 2. Метод Сімпсона https://www.blacksacademy.net/texts/SimpsonMethod.pdf
- 3. Sympy.diff <a href="https://docs.sympy.org/latest/tutorials/intro-tutorial/calculus.html">https://docs.sympy.org/latest/tutorials/intro-tutorial/calculus.html</a>
- 4. Oct2py <a href="https://pypi.org/project/oct2py/">https://pypi.org/project/oct2py/</a>
- 5. Права границя диференціювання http://techtrend.com.ua/index.php?newsid=17216

## Додаток А – Скріншоти роботи програми

```
Диференціювання за допомогою Python
Час виконання 0.634 сек
                 f(x)
                                                    Різниця
1.02 0.206428571428571 0.206428571428571
                                                          0
    0.212913385826772 0.212913385826772
                                                          0
1.06 0.219453125000000 0.219453125000000
                                                          0
1.08 0.226046511627907 0.226046511627907
                                        2.77555756156289e-17
    0.964524886877829 0.964524886877829
2.92
                                        1.11022302462516e-16
2.94
    0.973378378378379 0.973378378378379
                                        1.11022302462516e-16
2.96
     0.982242152466369
                      0.982242152466368
                                        1.11022302462516e-16
2.98
    0.991116071428572
                     0.991116071428572
                                        1.11022302462516e-16
3.00
      1.00000000000000 1.0000000000000 2.22044604925031e-16
```

Рис. 1 – Диференціювання Python

Інтегрування за допомогою Python								
Час виконання 0.21 сек								
	м.Сімпсона	м.Ньютона-Лейбніца	Різниця					
1.00	0.000000	0.000000	0.000000e+00					
1.02	0.004064	0.004064	9.485896e-08					
1.04	0.008258	0.008258	9.447105e-12					
1.06	0.012581	0.012581	1.067231e-09					
1.08	0.017036	0.017036	1.817894e-11					
2.92	1.082680	1.082680	1.378571e-10					
2.94	1.102059	1.102059	2.023537e-11					
2.96	1.121615	1.121615	1.384137e-10					
2.98	1.141349	1.141349	2.495293e-11					
3.00	1.161260	1.161260	1.389457e-10					

Рис. 2 – Інтегрування Python

```
Диференціювання за допомогою Octave

Час виконання 96.5611 сек

— f(x) (F(x)' Різниця
1.00 0.200000 0.200000 1.654807е-08
1.02 0.206429 0.206429 8.296550е-09
1.04 0.212913 0.212913 1.219655е-08
1.06 0.219453 0.219453 2.659049е-09
1.08 0.226047 0.226046 1.899277е-08
... ...
2.92 0.964525 0.964525 1.751209е-08
2.94 0.973378 0.973378 2.268305е-08
2.96 0.982242 0.982242 4.622189е-08
2.98 0.991116 0.991116 6.668748е-09
3.00 1.000000 1.000000 6.077472е-09
```

Рис. 3 – Диференціювання Octave

```
Інтегрування за допомогою Octave
Час виконання 98.2354 сек
     м.Сімпсона м.Ньютона-Лейбніца
                                          Різниця
1.00
       0.000000
                           0.000000 0.000000e+00
                           0.004064 2.931683e-16
1.02
       0.004064
                           0.008258 1.942890e-16
1.04
       0.008258
                           0.012581 1.301043e-16
1.06
       0.012581
1.08
       0.017036
                           0.017036 2.706169e-16
      1.082680
                          1.082680 0.000000e+00
2.92
2.94
       1.102059
                           1.102059 4.440892e-16
2.96
       1.121615
                           1.121615 2.220446e-16
2.98
       1.141349
                           1.141349 0.000000e+00
                           1.161260 4.440892e-16
3.00
       1.161260
```

Рис. 4 – Інтегрування Octave

### Додаток В – Код програми

```
Вміст файлу variant_7.txt :

1

3

100

x.^2 / (2*x + 3)

(2*x.^2 - 6*x + 9*log(2*x + 3)) / 8
```

#### Вміст файлу таіп.ру:

```
import time
import numpy as np
import pandas as pd
import sympy as sp
from scipy.integrate import simps
from oct2py import Oct2Py
def get_func():
    '''Читання формули, первісної та меж інтегрування з файлу
    with open('variant_7.txt', 'r') as f:
        lines = f.readlines()
        lower_limit = float(lines[0].strip())
        upper_limit = float(lines[1].strip())
        n = float(lines[2].strip())
        func = lines[3].strip()
        antiderivative = lines[4].strip()
    return [lower_limit, upper_limit, n, func, antiderivative]
lower_limit, upper_limit, _, func, _ = get_func()
if lower_limit > upper_limit:
    print('lower_limit > upper_limit')
start_timer = time.time()
lower_limit, upper_limit, n, func_str, antiderivative_str = get_func()
try:
    func str = func str.replace('.', '')
    func_str = func_str.replace('^', '**')
    antiderivative_str = antiderivative_str.replace('.', '')
    antiderivative_str = antiderivative_str.replace('^', '**')
```

```
x = sp.symbols('x')
    func = sp.sympify(func_str) # Φyнκція
    antiderivative = sp.sympify(antiderivative_str) # Первісна
    antiderivative = sp.diff(antiderivative, x) # Обчислення формули похідної
    h = (upper_limit - lower_limit) / n # Крок
    x_values = np.arange(lower_limit, upper_limit+h, h) # Створюємо масив точок на
iнтервалі [a, b] з кроком h
    # Обчислення значень функцій у цих точках
    func_values = [func.subs(x, val).evalf() for val in x_values]
    antiderivative values = [antiderivative.subs(x, val).evalf() for val in
x_values]
    # Обчислення різниці між значеннями функцій
    difference = np.array(func_values) - np.array(antiderivative_values)
    diff_py = pd.DataFrame({
        'f(x)': func values,
        '(F(x)\')': antiderivative values,
        'Різниця': np.abs(difference)
    }, index=x_values)
    print('\n\nДиференціювання за допомогою Python\n')
    print(f'Час виконання {round(time.time() - start timer, 4)} сек\n')
    print(diff_py)
except:
    print('SYNTAX ERROR')
start_timer = time.time()
lower_limit, upper_limit, n, func_str, antiderivative_str = get_func()
try:
    func str = func str.replace('.', '')
    func_str = func_str.replace('^', '**')
    antiderivative_str = antiderivative_str.replace('.', '')
    antiderivative_str = antiderivative_str.replace('^', '**')
    x = sp.symbols('x')
    func = sp.sympify(func_str) # Функція
    antiderivative = sp.sympify(antiderivative_str) # Первісна
    int_func = sp.integrate(func, x) # Інтеграл від функції
    h = (upper limit - lower limit) / n # Крок
```

```
x_values = np.arange(lower_limit, upper_limit+h, h) # Створюємо масив точок на
інтервалі [a, b] з кроком h
    # Перетворюємо функцію та первісну у викликаємі функції
    func = sp.lambdify(x, func)
    antiderivative = sp.lambdify(x, antiderivative)
    y_values = [func(point) for point in x_values] # Створюємо масив значень
функції для кожної точки
    # Обчислюємо чисельне значення визначеного інтегралу для кожної точки
    simpson = [simps(y values[:i+1], x values[:i+1], dx=h) for i in
range(len(x_values))]
    # Обчислюємо чисельне значення визначеного інтегралу за допомогою методу
Ньютона-Лейбніца
    newton_leibniz = [antiderivative(point) - antiderivative(lower_limit) for point
in x values]
    # Обчислюємо різницю між значеннями, отриманими двома методами
    difference = [abs(simpson[i] - newton_leibniz[i]) for i in
range(len(x_values))]
    int_py = pd.DataFrame({
        'м.Сімпсона': simpson,
        'м.Ньютона-Лейбніца': newton_leibniz,
        'Різниця': difference
    }, index=x_values)
    print('\n\nІнтегрування за допомогою Python\n')
    print(f'Час виконання {round(time.time() - start timer, 4)} сек\n')
    print(int_py)
except:
    print('SYNTAX ERROR')
start timer = time.time()
lower_limit, upper_limit, n, func_str, antiderivative_str = get_func()
try:
    oc = Oct2Py()
    oc.eval('f1 = @(x) \{0\};'.format(func_str))
    oc.eval('F = @(x) {0};'.format(antiderivative_str))
    # Обчислюємо похідну функції F
    oc.eval('f2 = @(x) diff(F(x))./diff(x);')
    h = (upper limit - lower limit) / n # Κροκ
    x_values = np.arange(lower_limit, upper_limit+h, h) # Створюємо масив точок на
iнтервалі [a, b] з кроком h
    # Обчислю\epsilonмо значення функцій f1 та f2 для кожної точки в x\_values
```

```
results f1 = []
    results f2 = []
    delta = 1e-8 # Мале число для обчислення похідної
    for x in x_values:
        result_f1 = oc.eval('f1({0});'.format(x))
        # Обчислюємо похідну за допомогою методу передньої різниці
        result_f2 = oc.eval('(F({0}+{1}) - F({0})) / {1};'.format(x, delta))
        results f1.append(result f1)
        results f2.append(result f2)
    # Створюємо DataFrame з результатами
    diff_oct = pd.DataFrame({
        'f(x)': results_f1,
        '(F(x))'': results f2,
        'Різниця': np.abs(np.array(results_f1) - np.array(results_f2))
    }, index=x_values)
    # Виводимо результати
    print('\n\nДиференціювання за допомогою Octave\n')
    print(f'Час виконання {round(time.time() - start_timer, 4)} сек\n')
    print(diff oct)
except:
    print('SYNTAX ERROR')
start_timer = time.time()
lower limit, upper limit, n, func str, antiderivative str = get func()
try:
    oc = Oct2Py()
    oc.eval('f1 = a(x) \{0\};'.format(func str))
    oc.eval('f2 = @(x) {0};'.format(antiderivative_str))
    h = (upper_limit - lower_limit) / n # Крок
    x_values = np.arange(lower_limit, upper_limit+h, h) # Створюємо масив точок на
iнтервалі [a, b] з кроком h
    # Обчислюємо інтеграли за допомогою методу Ньютона-Лейбніца та методу Сімсона
для кожної точки в x_values
    results simpson = []
    results newton leibniz = []
    for x in x values:
        result_simpson = oc.eval('quad(f1, {0}, {1});'.format(lower_limit, x))
        result newton leibniz = oc.eval('f2({1}) - f2({0});'.format(lower limit,
x))
        results_simpson.append(result_simpson)
        results newton leibniz.append(result newton leibniz)
    int_oct = pd.DataFrame({
        'м.Сімпсона': results simpson,
        'м.Ньютона-Лейбніца': results newton leibniz,
```

```
'Pi3ниця': np.abs(np.array(results_simpson) -
np.array(results_newton_leibniz))
}, index=x_values)

# Виводимо результати
print('\n\nIнтегрування за допомогою Octave\n')
print(f'Час виконання {round(time.time() - start_timer, 4)} сек\n')
print(int_oct)
except:
print('SYNTAX ERROR')
```