Федеральное государственное автономное образовательное учреждение высшего образования «Национальный исследовательский университет «Высшая школа экономики»

Образовательная программа «Прикладная математика»

ОТЧЕТ По лабораторной работе \mathbb{N}_{2} 3

По предмету

«Численные методы»

По теме

«Решение систем алгебраических уравнений итерационными методами»

Выполнил студент группы БПМ211 Кудряшов Максим Дмитриевич

Проверил Брандышев Петр Евгеньевич

СОДЕРЖАНИЕ СОДЕРЖАНИЕ

Содержание

1	Me	тод Ньютона (№ 4.1.8)	2
	1.1	Формулировка задания	2
			2
		1.2.1 Построение графика	2
		1.2.2 Решение системы методом Ньютона	2
	1.3	Результаты	5
2	Pac	сстояния от поверхности до точки (№ 4.5.2)	5
	2.1	Формулировка задания	5
			6
3	Me	тод Зейделя(№ 5.1.8)	6
	3.1	Формулировка задания	6
		Koд на Python	6
4	Метод релаксации (№ 5.5.1)		
	4.1	Формулировка задания	6
		Кол на Python	6

1 Метод Ньютона (№ 4.1.8)

1.1 Формулировка задания

Найти с точностью $\epsilon = 10^{-6}$ все корни системы нелинейных уравнений:

$$f_1(x_1, x_2) = 0$$

$$f_2(x_1, x_2) = 0$$

Использовать метод Ньютона для системы нелинейных уравнений, найти корни с помощью встроенного функционала решения уравнений.

- 1. Используя встроенные функции, локализовать корни системы уравнений графически.
- 2. Написать программу-функцию, вычисляющую корень системы двух нелинейных уравнений по методу Ньютона с точностью ε . Предусмотреть подсчет количества итераций. Для решения соответствующей системы линейных алгебраических уравнений использовать встроенную функцию.
- 3. Используя написанную программу, вычислить все корни заданной системы с точностью ε
- 4. Используя встроенные функции, найти все корни системы с точностью ε . Сравнить с результатами, полученнными в п. 3.

1.2 Код на Python

1.2.1 Построение графика

```
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt

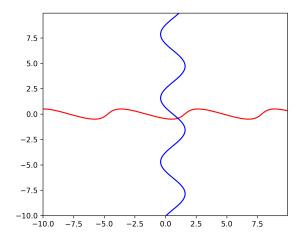
x1, x2 = np.meshgrid(np.arange(-10, 10, 0.05), np.arange(-10, 10, 0.05))
plt.figure(figsize=(6, 5))
plt.contour(x1, x2, np.cos(x1 + x2) + 2 * x2, [0], colors=['red'])
plt.contour(x1, x2, x1 + np.sin(x2) - 0.6, [0], colors=['blue'])
plt.savefig('nonlinear_newton.png', dpi=300)
plt.show()
```

1.2.2 Решение системы методом Ньютона

```
1
     import numpy as np
     import sympy as sp
2
3
     import scipy
     import matplotlib.pyplot as plt
4
5
    x1 = sp.Symbol('x1')
6
7
     x2 = sp.Symbol('x2')
8
    f1 = sp.cos(x1 + x2) + 2 * x2
9
     f2 = x1 + sp.sin(x2) - 0.6
10
11
```

```
F = sp.Matrix([f1, f2])
12
13
14
     def eq(vars):
15
         x1, x2 = vars
16
         f1 = sp.cos(x1 + x2) + 2 * x2
17
         f2 = x1 + sp.sin(x2) - 0.6
18
         return [f1, f2]
19
20
21
     def calculate_root(F, X_num: np.array, eps: float = 0.000001) -> np.array:
22
         iter_count = 0
23
         jacobian = F.jacobian([x1, x2]).inv() * F
24
         while True:
25
26
             jacobian_num = jacobian.subs([(x1, X_num[0]), (x2, X_num[1])])
             X_num -= np.array(jacobian_num, dtype=float).flatten()
27
             iter_count += 1
28
             norm = np.linalg.norm(np.array(F.subs([(x1, X_num[0]), (x2, X_num[1])]), dtype=float).flatten())
29
             if norm < eps:
30
31
                 break
         return X_num, iter_count
32
33
34
     X1 = np.array([2.5, 0.1])
35
     X2 = np.array([-4.5, -0.1])
36
37
     X1_my, count1 = calculate_root(F, X1, 0.000001)
38
39
     X2_my, count2 = calculate_root(F, X2, 0.000001)
40
41
     X1_scipy = scipy.optimize.fsolve(eq, X1)
42
43
     X2_scipy = scipy.optimize.fsolve(eq, X2)
44
     print(f'{X1_my = }')
45
     print(f'Количество итераций: {count1}')
46
     print()
47
48
     print(f'{X1_my = }')
49
     print(f'Количество итераций: {count1}')
50
     print()
51
52
     print(f'{X1_scipy = }')
53
     print(f'{X2_scipy = }')
54
55
     plt.plot(*X1_my, marker='o', color='green', ls='')
56
     x1, x2 = np.meshgrid(np.arange(-10, 10, 0.05), np.arange(-10, 10, 0.05))
57
     plt.contour(x1, x2, np.cos(x1 + x2) + 2 * x2, [0], colors=['red'])
58
     plt.contour(x1, x2, x1 + np.sin(x2) - 0.6, [0], colors=['blue'])
     plt.savefig('nonlinear_newton_with_point.png', dpi=300)
60
     plt.show()
61
```

1.3 Результаты



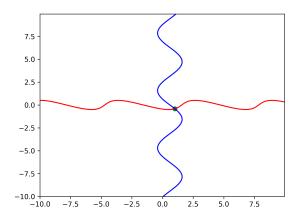
Видно, что корень находится в пределах (0, 2.5) по оси х, и (-1, 1) по оси у.

Результат работы программы:

X1_my = array([1.00410184, -0.41599671]) Количество итераций: 4

X1_my = array([1.00410184, -0.41599671]) Количество итераций: 4

 $X1_scipy = array([1.00410184, -0.41599671])$ $X2_scipy = array([1.00410184, -0.41599671])$



2 Расстояния от поверхности до точки (№ 4.5.2)

2.1 Формулировка задания

Дана система уравнений Ax=b. Найти решение системы с помощью метода Гаусса. Выполнить 10 итераций по методу Зейделя. Принимая решение, полученное с помощью метода Гаусса за

точное, найти величину абсолютной погрешности итерационного решения.

2.2 Код на Python

3 Метод Зейделя(№ 5.1.8)

3.1 Формулировка задания

Дана система уравнений Ax = b. Найти решение системы с помощью метода Гаусса. Выполнить 10 итераций по методу Зейделя. Принимая решение, полученное с помощью метода Гаусса за точное, найти величину абсолютной погрешности итерационного решения.

- 1. Задать матрицу системы A и вектор правой части b. Найти решение системы Ax=b с помощью метода Гаусса.
- 2. Преобразовать систему Ax = b к виду x = Bx + c, удобному для итераций. Проверить выполнение достаточного условия сходимости итерационных методов $||B||_{\infty} < \infty$
- 3. Написать программу-функцию zeid, решающую систему уравнений с помощью метода Зейделя, выполнить 10 итераций по методу Зейделя; взять любое начальное приближение. Принимая решение, полученное в п. 1 за точное, найти величину абсолютной погрешности итерационного решения.
- 4. Взять другое начальное приближение. Объяснить полученные результаты.

3.2 Код на Python

4 Метод релаксации (№ 5.5.1)

4.1 Формулировка задания

Дана система уравнений Ax=b, где A – симметричная положительно определенная матрица. Найти решение системы с точностью $\varepsilon=10^-5$ с помощью метода релаксации (для этого модифицировать функцию zeid из задачи 5.2, реализующую метод Зейделя). Определить экспериментально параметр релаксации ω , при котором точность ε достигается при наименьшем числе итераций. Построить график зависимости числа итераций от параметра релаксации.

4.2 Код на Python