

МИНИСТЕРСТВО НАУКИ И ВЫСШЕГО ОБРАЗОВАНИЯ РОССИИ

ФЕДЕРАЛЬНОЕ ГОСУДАРСТВЕННОЕ БЮДЖЕТНОЕ

ОБРАЗОВАТЕЛЬНОЕ

УЧРЕЖДЕНИЕ

ВЫСШЕГО ПРОФЕССИОНАЛЬНОГО ОБРАЗОВАНИЯ

**«САНКТ-ПЕТЕРБУРГСКИЙ ПОЛИТЕХНИЧЕСКИЙ
УНИВЕРСИТЕТ ПЕТРА ВЕЛИКОГО»**

Институт Компьютерных наук и Кибербезопасности

Направление 02.03.01 Математика и компьютерные науки

Вычислительная математика

Лабораторная работа №1

«Интерполяция»

Вариант №46

Студент группы

№5130201/30002: _____

Смирнов С.Р.

Преподаватель: _____

Пак В.Г.

«____» _____ 20____г.

Санкт-Петербург 2024

Содержание

Введение	3
1 Постановка задач	4
2 Задание 1	5
2.1 Нахождение значения функции с помощью интерполяционного многочлена Лагранжа	5
2.2 Нахождение значения функции с помощью схемы Эйткена	6
3 Задание 2	8
3.1 Вычисление значения функции с помощью первого многочлена Ньютона	8
3.2 Вычисление значения функции с помощью второго многочлена Ньютона	9
4 Задание 3	10
4.1 Вычисление значения функции с помощью первого многочлена Ньютона	10
4.2 Вычисление значения функции с помощью второго многочлена Ньютона	11
4.3 Вычисление значения функции с помощью многочлена Бесселя	12
Заключение	14

Введение

Интерполяция — в вычислительной математике способ нахождения промежуточных значений величины по имеющемуся дискретному набору известных значений. Часто из наборов значений или данных требуется построить функцию, на которую могли бы с высокой точностью попадать другие получаемые значения.

1 Постановка задач

Цель: научиться вычислять приближённо табличную функцию с помощью интерполяционных многочленов

1. Для данной табличной функции вычислить приближённое значение в точке интерполяции с помощью многочлена Лагранжа и схемы Эйткена.
2. Для табличной функции из задания 1 вычислить приближённые значения в точках интерполяции с помощью подходящего многочлена Ньютона с разделёнными разностями.
3. Для данной табличной функции вычислить приближённые значения в точках интерполяции с помощью подходящего многочлена Ньютона с конечными разностями (точки $x(1)$, $x(2)$) и наиболее подходящего из многочленов Гаусса, Стирлинга или Бесселя (точка x).

2 Задание 1

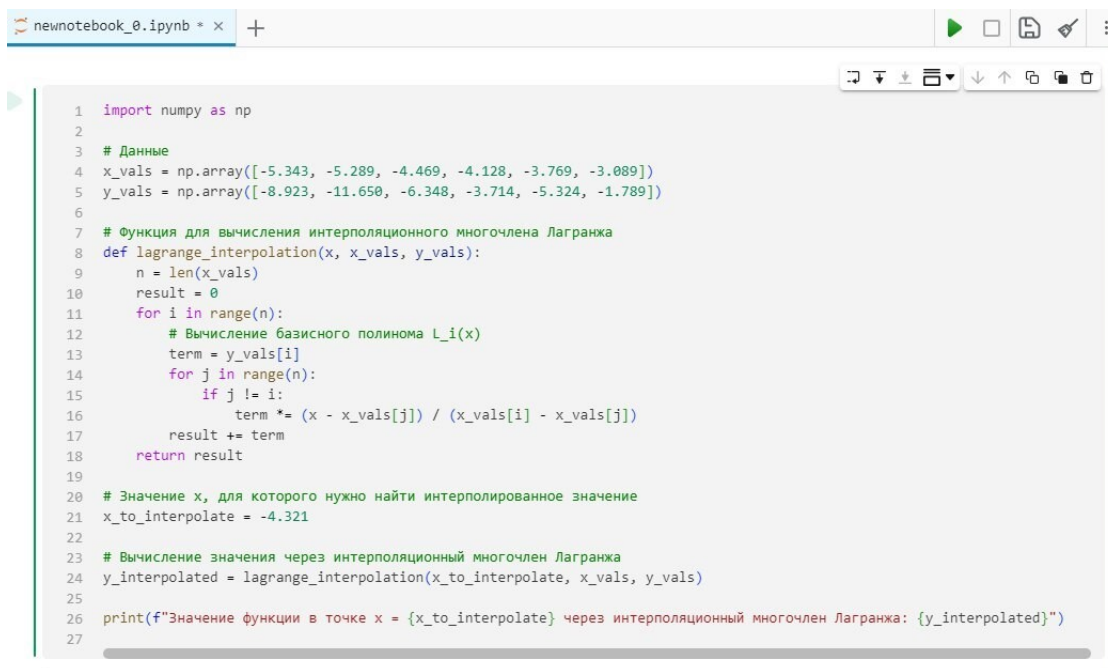
Даны несколько точек x некоторой функции и соответствующие им значения y . Можно увидеть эти значения в приведенной ниже таблице 1.

i	x	y
0	-5.343	-8.923
1	-5.289	-11.650
2	-4.469	-6.348
3	-4.128	-3.714
4	-3.769	-5.324
5	-3.089	-1.789

Таблица 1: Таблица значений функции в различных точках.

2.1 Нахождение значения функции с помощью интерполяционного многочлена Лагранжа

В первой части задания нужно вычислить приближённое значение в точке интерполяции с помощью многочлена Лагранжа. Сам многочлен Лагранжа выглядит так: $L_n(x) = \sum_{i=0}^n y_i \cdot l_{n,i}(x)$, где $l_{n,i}(x) = \prod_{\substack{j=0 \\ j \neq i}}^n \frac{x-x_j}{x_i-x_j}$. По известным нам точкам из таблицы, найдем значение функции в точке $x = -4,321$. Искать будем с помощью инструмента Engage. Ниже, на рисунке 1, приведен код, который был написан для нахождения функции в точке $x = -4,321$.

A screenshot of a Jupyter Notebook interface. The top bar shows the file name 'newnotebook_0.ipynb' and standard icons for running, saving, and other actions. The code area contains 27 lines of Python code. It imports numpy as np, defines two arrays x_vals and y_vals with 6 elements each. A function 'lagrange_interpolation' is defined, which takes x, x_vals, and y_vals as arguments. Inside the function, it calculates the length of x_vals, initializes a result variable to 0, and then iterates over each element in x_vals to calculate the Lagrange basis polynomial L_i(x). The function returns the result. Below the function definition, a specific x value (-4.321) is chosen for interpolation, the function is called with this value and the arrays, and the result is printed. The code is as follows:

```
1 import numpy as np
2
3 # Данные
4 x_vals = np.array([-5.343, -5.289, -4.469, -4.128, -3.769, -3.089])
5 y_vals = np.array([-8.923, -11.650, -6.348, -3.714, -5.324, -1.789])
6
7 # Функция для вычисления интерполяционного многочлена Лагранжа
8 def lagrange_interpolation(x, x_vals, y_vals):
9     n = len(x_vals)
10    result = 0
11    for i in range(n):
12        # Вычисление базисного полинома L_i(x)
13        term = y_vals[i]
14        for j in range(n):
15            if j != i:
16                term *= (x - x_vals[j]) / (x_vals[i] - x_vals[j])
17        result += term
18    return result
19
20 # Значение x, для которого нужно найти интерполированное значение
21 x_to_interpolate = -4.321
22
23 # Вычисление значения через интерполяционный многочлен Лагранжа
24 y_interpolated = lagrange_interpolation(x_to_interpolate, x_vals, y_vals)
25
26 print(f"Значение функции в точке x = {x_to_interpolate} через интерполяционный многочлен Лагранжа: {y_interpolated}")
27
```

Рис. 1: Вычисление значения функции с помощью многочлена Лагранжа

Этот код определяет массивы значений x и y ; реализует функцию для вычисления интерполяционного многочлена Лагранжа и вычисляет это значения в точке $x = -4,321$. Округлим полученное значение до 3-х знаков после запятой и получим, что $y(-4,321) = -4,584$

2.2 Нахождение значения функции с помощью схемы Эйткена

Вычислительная схема Эйткена предназначена для пошагового рекуррентного вычисления значения интерполяционного многочлена Лагранжа L_n в точке x . Для вычисления значения функции с использованием метода Эйткена нужно использовать формулу Эйткена, которая выглядит так:

$$P(x) = \frac{(x - x_0) \cdot L_1(x) - (x - x_1) \cdot L_0(x)}{(x - x_0) - (x - x_1)}$$

где:

- $L_0(x)$ и $L_1(x)$ — это интерполяционные многочлены Лагранжа, построенные для каждой пары точек, и
- (x_0, y_0) и (x_1, y_1) — соответствующие точки, для которых рассчитываются эти многочлены.

Значение функции в точке $x = -4,321$ было вычислено в Engее посредством кода, указанного на рисунке 2.

```
3 # Данные
4 x_vals = np.array([-5.343, -5.289, -4.469, -4.128, -3.769, -3.089])
5 y_vals = np.array([-8.923, -11.650, -6.348, -3.714, -5.324, -1.789])
6
7 # Функция для применения схемы Эйткена
8 def aitken_interpolation(x, x_vals, y_vals):
9     n = len(x_vals)
10
11     # Создаем таблицу для хранения промежуточных результатов
12     A = np.zeros((n, n))
13
14     # Заполняем первую колонку таблицы значениями y
15     for i in range(n):
16         A[i][0] = y_vals[i]
17
18     # Для каждой колонки заполняем значения по схеме Эйткена
19     for j in range(1, n):
20         for i in range(n - j):
21             A[i][j] = ((x - x_vals[i]) * A[i+1][j-1] - (x - x_vals[i+j]) * A[i][j-1]) / (x_vals[i+j] - x_vals[i])
22
23     # Возвращаем верхний элемент последней строки (это и есть искомое значение)
24     return A[0][n-1]
25
26 # Значение x, для которого нужно найти интерполированное значение
27 x_to_interpolate = -4.321
28
29 # Вычисление значения через схему Эйткена
30 y_aitken = aitken_interpolation(x_to_interpolate, x_vals, y_vals)
31
32 print(f"Значение функции в точке x = {x_to_interpolate} через схему Эйткена: {y_aitken}")
33
34
```

Рис. 2: Вычисление значения функции с помощью схемы Эйткена

Функция `aitken_interpolation` реализует схему Эйткена. Вначале строится таблица, где для каждого значения y_i на первом шаге заполняются начальные значения, а затем происходит вычисление значений с помощью формулы Эйткена. В конечном счете было получено то же самое значение, что и с помощью интерполяционного многочлена Лагранжа: $y(-4,321) = -4,584$

3 Задание 2

В этом задании нужно по таблице 1 через интерполяционные многочлены Ньютона с разделенными разностями вычислить значения в точках $x^{(1)} = -5,282$ и $x^{(2)} = -3,002$.

3.1 Вычисление значения функции с помощью первого многочлена Ньютона

Для нахождения значения в точке $x^{(1)} = -5,282$ будет использован интерполяционный многочлен Ньютона с разделенными разностями первого вида. По другому он называется многочленом для интерполирования вперед и имеет вид:

$$P_1(x) = f(x_0) + f(x_0, x_1)(x - x_0) + f(x_0, x_1, x_2)(x - x_0)(x - x_1) + \dots + f(x_0, \dots, x_n)(x - x_0) \dots (x - x_{n-1})$$

Используем его, так как точка $x^{(1)} = -5,282$ находится ближе к началу таблицы. Для нахождения значения используем среду Engae. На рисунке 3 приведен код, с помощью которого было посчитано значение в точке $x^{(1)} = -5,282$.

```
1 import numpy as np
2 x_values = np.array([-5.343, -5.289, -4.469, -4.128, -3.769, -3.089])
3 y_values = np.array([-8.923, -11.650, -6.348, -3.714, -5.324, -1.789])
4 # Функция для вычисления разделенных разностей
5 def divided_difference(x, y):
6     n = len(x)
7     diff_table = np.zeros((n, n))
8     diff_table[:, 0] = y # Первая колонка это y-значения
9
10    # Заполнение таблицы разделенных разностей
11    for j in range(1, n):
12        for i in range(n - j):
13            diff_table[i, j] = (diff_table[i + 1, j - 1] - diff_table[i, j - 1]) / (x[i + j] - x[i])
14
15    return diff_table
16 # Функция для вычисления значения с использованием первого многочлена Ньютона
17 def newton_interpolation(x_values, y_values, x):
18     # Получаем таблицу разделенных разностей
19     diff_table = divided_difference(x_values, y_values)
20
21     # Начинаем с первого значения (f(x0))
22     result = y_values[0]
23     term = 1
24     for i in range(1, len(x_values)):
25         term *= (x - x_values[i - 1])
26         result += term * diff_table[0, i]
27
28     return result
29 x_point = -5.282
30 # Вычисление значения функции в точке x = -5.282
31 result = newton_interpolation(x_values, y_values, x_point)
32 result
```

Рис. 3: Вычисление значения функции с помощью первого многочлена Ньютона

Функция `divided_difference` строит таблицу разделенных разностей для набора значений x и y . `newton_interpolation` — функция для вычисления значения интерполя-

ционного многочлена Ньютона в заданной точке x , используя таблицу разделенных разностей. В конечном счете было получено значение $y(-5,282) = -11,944$.

3.2 Вычисление значения функции с помощью второго многочлена Ньютона

Для нахождения значения в точке $x^{(2)} = -3,002$ будет использован интерполяционный многочлен Ньютона с разделенными разностями второго вида. По другому он называется многочленом для интерполирования назад и имеет вид:

$$P_2(x) = f(x_n) + f(x_{n-1}, x_n)(x - x_n) + f(x_{n-2}, x_{n-1}, x_n)(x - x_n)(x - x_{n-1}) + \dots + f(x_0, \dots, x_n)(x - x_n) \dots (x - x_1)$$

Используем его, так как точка $x^{(2)} = -3,002$ находится ближе к концу таблицы. Для нахождения значения используем среду Engae. На рисунке 4 приведен код, с помощью которого было посчитано значение в точке $x^{(2)} = -3,002$.

```

1 import numpy as np
2 x_values = np.array([-5.343, -5.289, -4.469, -4.128, -3.769, -3.089])
3 y_values = np.array([-8.923, -11.650, -6.348, -3.714, -5.324, -1.789])
4 # Функция для вычисления разделенных разностей
5 def divided_difference(x, y):
6     n = len(x)
7     diff_table = np.zeros((n, n))
8     diff_table[:, 0] = y
9
10    # Заполнение таблицы разделенных разностей
11    for j in range(1, n):
12        for i in range(n - j):
13            diff_table[i, j] = (diff_table[i + 1, j - 1] - diff_table[i, j - 1]) / (x[i + j] - x[i])
14
15    return diff_table
16 # Функция для вычисления значения с использованием многочлена Ньютона
17 def newton_interpolation(x_values, y_values, x):
18     # Получаем таблицу разделенных разностей
19     diff_table = divided_difference(x_values, y_values)
20     result = y_values[0]
21     term = 1 # Это множитель для каждого члена
22
23     # Добавляем каждый следующий член многочлена
24     for i in range(1, len(x_values)):
25         term *= (x - x_values[i - 1])
26         result += term * diff_table[0, i]
27     return result
28 x_point = -3.002
29 # Вычисление значения функции в точке x = -3.002 с использованием многочлена Ньютона
30 result = newton_interpolation(x_values, y_values, x_point)
31 result

```

Рис. 4: Вычисление значения функции с помощью второго многочлена Ньютона

Функция `divided_difference` строит таблицу разделенных разностей для набора значений x и y . `newton_interpolation` — функция для вычисления значения интерполяционного многочлена Ньютона в заданной точке x , используя таблицу разделенных разностей. В конечном счете было получено значение $y(-3,002) = 1,047$.

4 Задание 3

В этом задании нужно по функции $y = \arcsin(2x)$ ограниченной от -0,5 до 0,5 с шагом $h=0,2$ через интерполяционные многочлены Ньютона с конечными разностями вычислить значения в точках $x^{(1)} = -0,28$ и $x^{(2)} = 0,28$. Также нужно вычислить значение функции в точке $x = -0,02$ через один из многочленов Гаусса, Стирлинга или Бесселя. По таблице 2 можно заметить, что число узлов в ней четное, следовательно, стоит использовать многочлен Бесселя.

i	x	y
-2	-0,5	-1,57
-1	-0,3	-0,64
0	-0,1	-0,20
1	0,1	0,20
2	0,3	0,64
3	0,5	1,57

Таблица 2: Таблица значений функции $y = \arcsin(2x)$ в различных точках.

4.1 Вычисление значения функции с помощью первого многочлена Ньютона

Найдем значения в точке $x^{(1)} = -0,28$ с помощью первого многочлена Ньютона с конечными разностями. Для этого воспользуемся средой Engae. Код приведен на рисунке 5.

```

1 import numpy as np
2 x_values = np.array([-0.5, -0.3, -0.1, 0.1, 0.3, 0.5])
3 y_values = np.array([-1.57, -0.64, -0.20, 0.20, 0.64, -1.57])
4
5 # Функция для вычисления конечных разностей
6 def finite_differences(x, y):
7     n = len(x)
8     diff_table = np.zeros((n, n))
9     diff_table[:, 0] = y
10    # Заполнение таблицы конечных разностей
11    for j in range(1, n):
12        for i in range(n - j):
13            diff_table[i, j] = diff_table[i + 1, j - 1] - diff_table[i, j - 1]
14
15    return diff_table
16
17 # Функция для вычисления значения интерполяции с использованием многочлена Ньютона с конечными разностями
18 def newton_interpolation(x_values, y_values, x):
19     diff_table = finite_differences(x_values, y_values)
20     # Начинаем с первого значения f(x0)
21     result = y_values[0]
22     term = 1
23     n = len(x_values)
24
25     # Добавляем каждый следующий член многочлена, учитывая факториал
26     for i in range(1, n): # Теперь проходим по всем точкам
27         term *= (x - x_values[i - 1]) # Множитель для текущего члена
28         # Для второго и более порядков разностей делим на факториал
29         result += term * diff_table[0, i] / np.math.factorial(i)
30
31     return result
32 x_point = -0.28
33 result = newton_interpolation(x_values, y_values, x_point)
34 result

```

Рис. 5: Вычисление значения функции с помощью первого многочлена Ньютона с конечными разностями

В конечном счете было получено значение $y(-0,28) = -0,59$.

4.2 Вычисление значения функции с помощью второго многочлена Ньютона

Найдем значения в точке $x^{(2)} = 0,28$ с помощью второго многочлена Ньютона с конечными разностями. Для этого воспользуемся средой Engae. Код приведен на рисунке 6.

```

1 import numpy as np
2 x_values = np.array([-0.5, -0.3, -0.1, 0.1, 0.3, 0.5])
3 y_values = np.array([-1.57, -0.64, -0.20, 0.20, 0.64, -1.57])
4
5 # Функция для вычисления конечных разностей
6 def finite_differences(x, y):
7     n = len(x)
8     diff_table = np.zeros((n, n))
9     diff_table[:, 0] = y
10    # Заполнение таблицы конечных разностей
11    for j in range(1, n):
12        for i in range(n - j):
13            diff_table[i, j] = diff_table[i + 1, j - 1] - diff_table[i, j - 1]
14
15    return diff_table
16
17 # Функция для вычисления значения интерполяции с использованием многочлена Ньютона с конечными разностями
18 def newton_interpolation(x_values, y_values, x):
19     diff_table = finite_differences(x_values, y_values)
20     # Начинаем с первого значения f(x0)
21     result = y_values[0]
22     term = 1
23     n = len(x_values)
24
25     # Добавляем каждый следующий член многочлена, учитывая факториал
26     for i in range(1, n): # Теперь проходим по всем точкам
27         term *= (x - x_values[i - 1]) # Множитель для текущего члена
28         # Для второго и более порядков разностей делим на факториал
29         result += term * diff_table[0, i] / np.math.factorial(i)
30
31     return result
32 x_point = 0.28
33 result = newton_interpolation(x_values, y_values, x_point)
34 result

```

Рис. 6: Вычисление значения функции с помощью второго многочлена Ньютона с конечными разностями

В конечном счете было получено значение $y(0,28) = 0,59$.

4.3 Вычисление значения функции с помощью многочлена Бесселя

В данном случае будет удобно использовать многочлен Бесселя, так как число узлов в таблице четное. Он имеет следующий вид:

$$P_n = y_0 + \frac{\delta y_0}{1!}q + \frac{\delta^2 y_{-1}}{2!}q(q-1) + \frac{\delta^3 y_{-1}}{3!}q(q-1)(q+1) + \frac{\delta^4 y_{-2}}{3!}q(q-1)(q+1)(q-2)$$

, где $q = \frac{x-a}{h}$ При $x=-0,02$ q будет равно $0,4$. Используем среду Enge, чтобы вычислить значение $x = -0,02$. Код приведен на рисунке 7.

```

1 import math
2
3 # Данные
4 y_values = np.array([-1.57, -0.64, -0.20, 0.20, 0.64, -1.57])
5
6 # Функция для вычисления конечных разностей
7 def compute_deltas(y):
8     n = len(y)
9     deltas = []
10    for i in range(1, n):
11        delta = [y[j + 1] - y[j] for j in range(n - i)]
12        deltas.append(delta)
13        y = delta # Обновляем для вычисления разностей более высоких порядков
14    return deltas
15
16 # Рассчитаем все разности
17 deltas = compute_deltas(y_values)
18
19 # Задаем q = 0.4
20 q = 0.4
21 # Вычисляем значение многочлена Бесселя
22 def bessell_polynomial(deltas, q):
23     p_n = y_values[0] # Начинаем с y_0
24     term = 1 # Начинаем с первого множителя
25     # Первая разность (для y_0)
26     p_n += deltas[0][0] * q
27
28     # Добавляем остальные члены многочлена
29     for i in range(1, len(deltas)):
30         term *= (q - i + 1)
31         p_n += (deltas[i][0] / math.factorial(i + 1)) * term
32     return p_n
33
34 # Вычисление значения многочлена Бесселя
35 result = bessell_polynomial(deltas, q)
36 print(f"Значение интерполяционного многочлена в точке q={q}: {result}")

```

Рис. 7: Вычисление значения функции с помощью многочлена Бесселя

В конечном счете было получено значение $y(-0,02) = -0,04$.

Заключение

В ходе выполнения лабораторной работы были изучены различные способы нахождения значений функции с помощью интерполяционных многочленов Лагранжа, Ньютона, Гаусса, Стирлинга, Бесселя. Также была освоена среда Engee и jupyter notebook. Эти навыки могут быть использованы в профессиональной деятельности.