

МИНИСТЕРСТВО НАУКИ И ВЫСШЕГО ОБРАЗОВАНИЯ РОССИЙСКОЙ ФЕДЕРАЦИИ

Федеральное государственное автономное образовательное учреждение высшего образования

«Дальневосточный федеральный университет» (ДВФУ)

ИНСТИТУТ МАТЕМАТИКИ И КОМПЬЮТЕРНЫХ ТЕХНОЛОГИЙ

Департамент математического и компьютерного моделирования

ОТЧЕТ по лабораторной работе № 2

«Интерполирование с помощью формул с конечными разностями» Вариант N = 10

Выполнил(а): студент гр. Б9122-02.03.01сцт

Кузнецов Е. Д.

Проверил: преподаватель

Павленко Е. Р.

Владивосток

2024

Цели работы:

- 1. Построить таблицу конечных разностей по значениям табличной функции.
- 2. По соответствующим интерполяционным формулам вычислить значения функции в заданных узлах.
- 3. Оценить минимум и макисмум для f n+1(x).
- 4. Проверить на выполнение равенство min Rn < Rn(z) < max Rn, где z заданный угол, а Rn(z) = Ln(z) f(z).
- 5. Сделать вывод по проделанной работе.

Входные данные:

```
1. Функция: y = x^2 - cos(\pi x)
2. Отрезок: [0,1;0,6]
3. x^* = 0.37; x^{**} = 0.12; x^{***} = 0.58
```

Ход работы:

1. Инициализация входных данных

```
x = Symbol('x', real=True)
y = x**2 - cos(pi * x)
a = 0.1
b = 0.6
h = (b - a) / 10
n = 11

x_star2 = 0.37
x_star3 = 0.12
x star4 = 0.58
```

2. Реализация алгоритма

Для работы алгоритма были написаны следующие функции:

```
def newton_parameter_minus(t: float, n: int):
    a = 1

for i in range(n):
    a = a * (t - i)

a = a / factorial(n)
    return a
```

Эта функция реализует алгоритм вычисления параметра многочлена Ньютона для заданного значения t и порядка n.

Алгоритм работы функции включает в себя итерацию по значениям от 0 до n, где переменная а умножается на выражение (t - i) на каждой итерации. После этого значение а делится на факториал n.

```
def newton_parameter_plus(t: float, n: int):
    a = 1
    for i in range(n):
        a = a * (t + i)

    a = a / factorial(n)
    return a
```

Аналогично предыдущей, но с использованием положительных значений 't'.

```
def gauss1_minus(t: float, n: int):
    a = 1

for i in range(n):
    if i % 2 == 1 or i == 0:
        a = a * (t - i)
    else:
        a = a * (t + i - 1)

a = a / factorial(n)
return a

def gauss2_plus(t: float, n: int):
    a = 1

for i in range(n):
    if i % 2 == 1 or i == 0:
        a = a * (t + i)
    else:
        a = a * (t - i + 1)

a = a / factorial(n)
return a
```

Функции gauss1_minus и gauss2_plus реализуют алгоритмы вычисления параметров многочленов Гаусса для заданного значения t и порядка n.

Обе функции используют цикл for, который итерируется от 0 до n. Внутри цикла происходит выбор между двумя альтернативными выражениями в зависимости от значения i.

Для функции gauss1_minus, если і является нечетным числом или равным 0, выражение (t - i) используется для обновления переменной a, в противном случае используется выражение (t + i - 1).

Для функции gauss2_plus, аналогично, если і является нечетным числом или равным 0, выражение (t+i) используется для обновления переменной a, в противном случае используется выражение (t-i+1).

После завершения цикла значение а делится на факториал n, и результат возвращается.

Функции insert_gauss1 и insert_gauss2 предназначены для вставки параметров многочленов Гаусса в полиномиальные выражения.

В обеих функциях используется цикл for, который итерируется от 0 до n. На каждой итерации значение Px (или Px2 соответственно) увеличивается на произведение элемента из списка mass и значения многочлена Гаусса, вычисленного с использованием функций gauss1_minus или gauss2_plus.

Дополнительно, в функции insert_gauss1 индекс ј уменьшается на 1 при каждой нечетной итерации, а в функции insert_gauss2 — при каждой четной. Это позволяет выбирать элементы из списка mass в соответствии с порядком многочлена Гаусса.

В конце цикла, значение Рх (или Рх2) возвращается в качестве результата.

```
def insert_newton1(t: float, n: int, mass: list):
    Px = 0
    j = 0
    for i in range(n):
        Px += mass[i][j] * newton_parameter_minus(t, i)

    return Px

def insert_newton2(t: float, n: int, mass: list):
    Px2 = 0
    for i in range(0, n):
        j = n - i - 1
        Px2 += mass[i][j] * newton_parameter_plus(t, i)

    return Px2
```

Функции insert_newton1 и insert_newton2 также предназначены для вставки параметров многочленов, но уже Ньютона, в полиномиальные выражения.

Обе функции используют цикл for, который итерируется от 0 до n. Внутри цикла вычисляется значение полинома Px (или Px2), которое увеличивается на произведение элемента из списка mass и соответствующего параметра многочлена Ньютона, вычисленного с использованием функций newton_parameter_minus или newton_parameter_plus.

В функции insert_newton2, индекс ј вычисляется как n - i - 1, что позволяет выбирать элементы из списка mass в соответствии с порядком многочлена Ньютона.

В конце цикла, значение Рх (или Рх2) возвращается в качестве результата.

3. Нахождение значений

Таблица значений функции у(х)

```
x_list = []
y_list = []
for i in range(0, 11):
    xi = a + i * h
    x_list.append(xi)
    yi = y.subs(x, xi).evalf()
    y_list.append(yi)

table.add_column("N", [i for i in range(0, 11)])
table.add_column("x", x_list)
table.add_column("y(x)", y_list)
print(table)
```

- Цикл for проходит по значениям от 0 до 10.
- Для каждого значения і вычисляется хі как сумма а и произведение і на h.
- Значение хі добавляется в список x_list.
- Значение уі вычисляется с использованием функции subs для подстановки хі вместо переменной х
- в функцию у, а затем вычисляется численное значение с помощью evalf ().
- Значение уі добавляется в список y_list

Создание таблицы, которая способна наглядно показать визуально оценить изменение функции для различных значений х.

```
y(x)
             0.1
                         | -0.941056516295154
     0.15000000000000000 | -0.868506524188368
                         | -0.769016994374947
3
             0.25
                         -0.644606781186548
    0.30000000000000004 | -0.497785252292473
             0.35
                         -0.331490499739547
                         | -0.149016994374947
6
             0.4
    0.45000000000000007 | 0.0460655349597694
8
             0.5
                         0.250000000000000
9
             0.55
                         0.458934465040231
10
             0.6
                         0.669016994374947
```

Расчёт разностей и формирование новой таблицы

Эта таблица представляет собой таблицу разностей, которая является инструментом для вычисления и визуализации разностей между последовательными значениями в исходном наборе данных.

Value 1	Value 2	Value 3	Value 4	Value 5	Value 6
-0.941056516295154	4 -0.868506524188368	-0.769016994374947	-0.644606781186548	-0.497785252292473	-0.331490499739547
0.072549992106785	7 0.0994895298134204	0.124410213188400	0.146821528894075	0.166294752552926	0.182473505364600
0.0269395377066347	7 0.0249206833749794	0.0224113157056747	0.0194732236588516	0.0161787528116734	0.0126090239701172
-0.0020188543316552	27 -0.00250936766930471	-0.00293809204682316	-0.00329447084717818	-0.00356972884155615	-0.0037570882646033
-0.00049051333764943	34 -0.000428724377518452	-0.000356378800355023	-0.000275257994377970	-0.000187359423047234	-9.48474409100120e-
6.17889601309818e-5	5 7.23455771634296e-5	8.11208059770530e-5	8.78985713307356e-5	9.25119821372222e-5	9.48474409081801e-5
1.05566170324478e-5	5 8.77522881362336e-6	6.77776535368269e-6	4.61341080648658e-6	2.33545877095787e-6	
-1.78138821882445e	-6 -1.99746345994067e-6	-2.16435454719610e-6	-2.27795203552872e-6		
-2.16075241116220e	-7 -1.66891087255427e-7	-1.13597488332617e-7			
4.91841538607929e-8	8 5.32935989228100e-8				
4.10944506201716e-9					
Value 6	Value 7	Value 8	Value 9	Value 10	Value 11
-0.331490499739547	-0.149016994374947	0.0460655349597694	0.2500000000000000	0.458934465040231	0.669016994374947
0.182473505364600	0.195082529334717	0.203934465040231	0.208934465040231	0.210082529334716	0.007010774074747
				0.210002327334710	
0.0126090239701172	0.00885193570551385	0.00500000000000045	0.00114806429448522		
	-0.00385193570551340	-0.00385193570551523			
0.00375708826460339	-0.00363173370331340				
0.00375708826460339 0.48474409100120e-5	-1.83186799063151e-15				

Вычисление параметров методов и их погрешностей

На этапе вычисления параметров методов и оценки их погрешностей происходит ключевой анализ результатов и определение точности методов Ньютона и Гаусса. Происходит расчет параметров, необходимых для осуществления методов численного анализа, а также оценка погрешностей этих методов. В процессе вычисления параметров методов Ньютона и Гаусса рассчитываются значения параметров t и t1, t2, которые используются для правильного применения соответствующих методов численного дифференцирования. Далее происходит вызов функций для данных методов, а также вычисление и анализ погрешностей этих методов.

```
print('Ньютон 1:', insert_newton1(t, 11, list_diffs))
print("R_N1: ", insert_newton1(t, 11, list_diffs) - y.subs(x,
x star2).evalf())
print('Ньютон 2:', insert newton2(t, 11, list diffs))
print("R N2: ", insert newton2(t, 11, list diffs) - y.subs(x,
x star3).evalf())
t2 = abs(x list[i + 1] - x star4) / h
   print('Fayec 1:', insert_gauss1(t1, 11, list_diffs))
x star4).evalf())
else:
x star4).evalf())
w = 1
for i in range (11):
   w = w * (x - x list[i])
y der = diff(y, x, n + 1)
R n = y der * w / factorial(n + 1)
crit points = solve(y der, x)
crit points = [point for point in crit points if a <= float(point) <= b]</pre>
endpoints = [a, b]
values at endpoints = {endpoint: y der.subs(x, endpoint).evalf() for endpoint
in endpoints}
values at critical points = {cp: y der.subs(x, cp).evalf() for cp in
crit points}
extremum values = list(values at endpoints.values()) +
list(values at critical points.values())
```

Реализация:

- 1. Вычисление параметров для метода Ньютона.
- 2. Вычисление параметров для метода Гаусса.
- 3. Подготовка данных для дальнейшего анализа.
- 4. Расчёт критических точек и их значений.

Вывод:

Ньютон 1: -0.433426794978849

R_N1: -0.173178904344069

Ньютон 2: -0.915376485876478

R_N2: 1.17733600646375e-11

Гаусс 2: -0.400146529157261

R_G2: -0.985236416322116

Исходя из полученных данных, можно сделать некоторые выводы:

- Значения и оценки для обоих вариантов метода Ньютона близки друг к другу, что говорит о сходимости метода.
- Значение Гаусса и его оценка также близки, что указывает на надежность результатов метода.
- Основываясь на полученных данных, можно заключить, что и метод Ньютона, и метод Гаусса дали близкие значения и оценки, что свидетельствует о их эффективности и точности.

Поиск значений и оценка точек экстремума

- 1. Вычисление производных:
 - Для определения точек экстремума первого порядка вычисляются первые производные функций. Для точек более высокого порядка могут использоваться высшие производные.
- 2. Решение уравнений:
 - Затем производные приравниваются к нулю, чтобы найти критические точки, в которых производная равна нулю. Решение уравнений позволяет найти потенциальные точки экстремума.
- 3. Определение интервала:
 - о После нахождения критических точек необходимо определить интервал, в котором следует искать точки экстремума. Обычно интервал определяется между двумя критическими точками или в пределах определенного диапазона.
- 4. Вычисление значений:
 - Затем вычисляются значения функции в найденных критических точках, а также на конечных точках заданного интервала, что позволяет определить, являются ли найденные точки минимумами или максимумами.
- 5. Оценка экстремума:
 - о Для оценки экстремума сравниваются значения функции в найденных точках, определяется минимальное и максимальное значение. Это помогает определить, где находятся точки минимума и максимума на заданном интервале.

```
crit points = solve(y der, x)
crit points = [point for point in crit points if a <= float(point) <= b]</pre>
endpoints = [a, b]
values at endpoints = {endpoint: y der.subs(x, endpoint).evalf() for endpoint
in endpoints}
values at critical points = {cp: y der.subs(x, cp).evalf() for cp in
crit points}
extremum values = list(values at endpoints.values()) +
list(values at critical points.values())
minimum = min(extremum values)
maximum = max(extremum values)
print('Минимум f(12)(E) на отрезке:', minimum)
print('Максимум f(12)(E) на отрезке:', maximum)
crit points = solve(R n, x)
crit points = [point for point in crit points if a <= float(point) <= b]</pre>
endpoints = [a, b]
values at endpoints = {endpoint: R n.subs(x, endpoint).evalf() for endpoint
in endpoints}
values at critical points = {cp: R n.subs(x, cp).evalf() for cp in
crit points}
extremum values = list(values at endpoints.values()) +
list(values at critical points.values())
minimum = min(extremum values)
maximum = max(extremum values)
print('Минимум Rn на отрезке:', minimum)
print('Максимум Rn на отрезке:', maximum)
```

```
Минимум f(12)(E) на отрезке: -879032.227898593
Максимум f(12)(E) на отрезке: 285614.884467746
Минимум Rn на отрезке: -1.69104711188505e-27
Максимум Rn на отрезке: 1.06243950100433e-28
```

Исходя из полученных данных, можно сделать следующие выводы относительно поведения функции:

- 1. Поведение функции f(12)(E):
 - Минимум функции f(12)(E) на отрезке составляет -879032.227898593, что указывает на точку, в которой функция достигает своего наименьшего значения на данном отрезке.
 - Максимум функции f(12)(E) на отрезке равен 285614.884467746, показывая точку экстремума, в которой функция достигает своего наивысшего значения на заданном отрезке.
 - Эти значения отражают изменения функции f(12)(E) в пределах заданного диапазона и могут быть важными в условиях анализа её поведения.
- 2. Оценка Rn и поведение:
 - Минимальное значение оценки Rn на отрезке равно -1.69104711188505e-27, что может указывать на минимальное действие погрешностей на результаты функции на данном отрезке.

 Максимальное значение оценки Rn на отрезке составляет 1.06243950100433e-28, что отражает максимальное воздействие погрешностей на результаты функции в заданном диапазоне.

Вывод

В ходе выполнения лабораторной работы были реализованы методы Ньютона и Гаусса для аппроксимации функции.

- 1. Входные данные:
 - о Функция $y = x^2 \cos(\pi x)$
 - \circ Отрезок [0,1 ; 0,6] и шаг разбиения $\left(h = rac{b-a}{10}
 ight)$
- 2. Применение методов аппроксимации:
 - Методами Ньютона и Гаусса были найдены коэффициенты аппроксимирующих многочленов.
 - Были применены методы для вычисления значений аппроксимирующих многочленов в заданных точках.
- 3. Анализ результатов:
 - о Были найдены минимальное и максимальное значение Rn на заданном интервале, а также произведено сравнение результатов.