



Министерство науки и высшего образования Российской Федерации  
Федеральное государственное бюджетное образовательное учреждение  
высшего образования  
«Московский государственный технический университет  
имени Н.Э. Баумана  
(национальный исследовательский университет)»  
(МГТУ им. Н.Э. Баумана)

---

ФАКУЛЬТЕТ «Информатика и системы управления» \_\_\_\_\_

КАФЕДРА «Программное обеспечение ЭВМ и информационные технологии» \_\_\_\_\_

### Лабораторная работа № 6

**Тема:** Построение и программная реализация алгоритмов численного дифференцирования

**Студент:** Чаушев Александр

**Группа:** ИУ7-46Б

**Оценка (баллы)** \_\_\_\_\_

**Преподаватель :** Градов В. М.

Москва.  
2020 г.

**Цель работы:** Получение навыков построения алгоритма вычисления производных от сеточных функций.

**Входные данные:** Задана табличная (сеточная) функция. Имеется информация, что закономерность, представленная этой таблицей, может быть описана формулой:

$$y = \frac{a_0 x}{a_1 + a_2 x}$$

x	y	1	2	3	4	5
1	0.571					
2	0.889					
3	1.091					
4	1.231					
5	1.333					
6	1.412					

**Задача:** Вычислить первые разностные производные от функции и занести их в столбцы 1- 4 таблицы. В столбец 5 занести вторую разностную производную.

**Результат работы программы:**

Заполненная таблица с краткими комментариями по поводу использованных формул и их точности.

### Краткие теоретические сведения и алгоритм.

В основе численного дифференцирования лежит аппроксимация функции, от которой берется производная, интерполяционным многочленом. Все основные формулы численного дифференцирования могут быть получены при помощи первого интерполяционного многочлена Ньютона.

Полиномиальные формулы:

$$\varphi^{(k)}(x) = k! \left[ y(x_0, x_1, \dots, x_k) + \left( \sum_{i=0}^k \xi_i \right) y(x_0, x_1, \dots, x_{k+1}) + \right. \\ \left. + \left( \sum_{i>j \geq 0}^{i=k+1} \xi_i \xi_j \right) y(x_0, x_1, \dots, x_{k+2}) + \right. \\ \left. + \left( \sum_{i>j>l \geq 0}^{i=k+2} \xi_i \xi_j \xi_l \right) y(x_0, x_1, \dots, x_{k+3}) + \dots \right].$$

Разложение в ряды Тейлора: Это наиболее универсальный метод построения формул численного дифференцирования заданных порядков точности относительно шага сетки.

$$y_i'' = \frac{y_{i-1} - 2y_i + y_{i+1}}{h^2} + o(h^2)$$

Формулы Рунге:

Первая формула Рунге: при помощи можно оценить погрешность.

$$\psi(x)h^p = \frac{\Phi(h) - \Phi(mh)}{m^p - 1} + O(h^{p+1}).$$

Вторая формула Рунге позволяет за счет расчета на двух сетках с отличающимися шагами получить решение с более высокой точностью, чем заявленная теоретическая точность используемой формулы.

$$\Omega = \Phi(h) + \frac{\Phi(h) - \Phi(mh)}{m^p - 1} + O(h^{p+1}).$$

### Ответы на контрольные вопросы:

1. Получить формулу порядка точности  $O(h^2)$  для первой разностной производной  $y'_n$  в крайнем правом узле  $x_n$ .

$$\begin{aligned}
 (1) \quad y_{N-1} &= y_N + \frac{(N-1)h}{1!} y'_N + \frac{(N-1)^2 h^2}{2!} y''_N + \frac{(N-1)^3 h^3}{3!} y'''_N + \dots \\
 (2) \quad y_{N-2} &= y_N + \frac{(N-2)h}{1!} y'_N + \frac{(N-2)^2 h^2}{2!} y''_N + \frac{(N-2)^3 h^3}{3!} y'''_N + \dots
 \end{aligned}$$

Умножаем (1) на  $\frac{(N-2)^2}{(N-1)^2}$  и вычитаем (2)

$$\begin{aligned}
 \left(\frac{N-2}{N-1}\right)^2 y_{N-1} - y_{N-2} &= y_N \left( \left(\frac{N-2}{N-1}\right)^2 - 1 \right) + y'_N \left( \frac{(N-2)^2}{(N-1)^2} \cdot (N-1) - (N-2) \right) + \\
 &+ O(h^2) = y_N \left( \frac{3-2N}{(N-1)^2} \right) - y'_N \left( \frac{N-2}{N-1} \right) + O(h^2) \Rightarrow \\
 \Rightarrow y'_N \left( \frac{N-2}{N-1} \right) &= y_N \left( \frac{3-2N}{(N-1)^2} \right) + y_{N-2} - \left( \frac{N-2}{N-1} \right)^2 y_{N-1} + O(h^2) \\
 y'_N &= \frac{(N-1)}{(N-2)} \left( \left( \frac{3-2N}{(N-1)^2} \right) y_N - \left( \frac{N-2}{N-1} \right)^2 y_{N-1} + y_{N-2} + O(h^2) \right)
 \end{aligned}$$

2. Получить формулу порядка точности  $O(h^2)$  для второй разностной производной  $y''_0$  в крайнем левом узле  $x_0$ .

$$\begin{aligned}
 y_1 &= y_0 + \frac{h}{1!} y'_0 + \frac{h^2}{2!} y''_0 + \frac{h^3}{3!} y'''_0 + \dots \\
 y_2 &= y_0 + \frac{2h}{1!} y'_0 + \frac{(2h)^2}{2!} y''_0 + \frac{(2h)^3}{3!} y'''_0 + \dots \\
 y_3 &= y_0 + \frac{3h}{1!} y'_0 + \frac{(3h)^2}{2!} y''_0 + \frac{(3h)^3}{3!} y'''_0 + \dots
 \end{aligned}$$

Умножаем  $y_1$  на 5 и  $y_2$  на 4 и:

$$\begin{aligned}
 -5y_1 + 4y_2 - \frac{1}{3} &= -2y_0 + \frac{2h^2}{2!} y''_0 + O(h^2) \\
 y'''_0 &= \frac{-y_3 + 4y_2 - 5y_1 + 2y_0}{h^2} + O(h^2)
 \end{aligned}$$

3. Используя 2-ую формулу Рунге, дать вывод выражения (9) из Лекции №7

для первой  $y'_0$  производной в левом крайнем узле

$$y'_0 = \frac{-3y_0 + 4y_1 - y_2}{2h} + O(h^2)$$

$$\begin{aligned}
 \Omega &= \phi(h) + \frac{\phi^{(p+1)}(h)}{h^{p+1}} + O(h^{p+1}) \\
 \left. \begin{aligned} \phi(h) &= \frac{y_1 - y_0}{h} \\ \phi(2h) &= \frac{y_2 - y_0}{2h} \end{aligned} \right\} \Omega &= \frac{y_1 - y_0}{h} + \frac{y_1 - y_0}{h} - \\
 &\quad - \frac{y_2 - y_0}{2h} = \frac{-3y_0 + 4y_1 - y_2}{2h} + O(h^2)
 \end{aligned}$$

4. Любым способом из Лекций №7, 8 получить формулу порядка точности  $O(h^3)$  для первой разностной производной  $y'_0$  в крайнем левом узле  $x_0$ .

$$\begin{aligned}
 y_1 &= y_0 + \frac{h}{1!} y'_0 + \frac{h^2}{2!} y''_0 + \frac{h^3}{3!} y'''_0 + \frac{h^4}{4!} y^{(IV)}_0 - \dots \\
 y_2 &= y_0 + \frac{(2h)}{1!} y'_0 + \frac{(2h)^2}{2!} y''_0 + \frac{(2h)^3}{3!} y'''_0 + \frac{(2h)^4}{4!} y^{(IV)}_0 - \dots \\
 y_3 &= y_0 + \frac{(3h)}{1!} y'_0 + \frac{(3h)^2}{2!} y''_0 + \frac{(3h)^3}{3!} y'''_0 + \frac{(3h)^4}{4!} y^{(IV)}_0 - \dots \\
 7y_1 - 9y_2 + 8y_3 &= 7y_0 + 7h y'_0 + 7h^2 y''_0 + O(h^3) \\
 y'_0 &= \frac{-7y_0 + 7y_1 - 9y_2 + 8y_3}{7h} + O(h^3)
 \end{aligned}$$

**Код программы:**

```
def f(x, a0 = 1, a1 = 2, a2 = 3):
    return a0 * x / (a1 + a2 * x)
```

```
def f_derivate(x, a0 = 1, a1 = 2, a2 = 3):
    return a0 * a1 / ((a1 + a2 * x) ** 2)
```

```
# ksi(x) = 1 / x
# eta(y) = 1 / y = (a1 + a2*x) / (a0*x) = a2/a0 + a1/a0 * 1/x = a + b*ksi
# eta'|y = 1 / (y * y)
# ksi'|y = 1 / (x * x)
# eta'|ksi = (a + b*ksi)' = b = a1/a0
```

```
def ksi(x, a0 = 1, a1 = 2):
    return (a1 / a0) * x
```

```
def eta_y_derivate(y):
    return 1 / (y * y)
def ksi_x_derivate(x):
    return 1 / (x * x)
```

```
def left_side_form(y, h):
    y_len = len(y)
```

```

result = [None] * y_len
for i in range(1, y_len):
    result[i] = (y[i] - y[i - 1]) / h
return result

```

```

def right_side_form(y, h):
    y_len = len(y)
    result = [None] * y_len
    for i in range(0, y_len - 1):
        result[i] = (y[i + 1] - y[i]) / h
    return result

```

```

def central_form(y, h):
    y_len = len(y)
    result = [None] * y_len
    for i in range(1, len(y) - 1):
        result[i] = (y[i + 1] - y[i - 1]) / (2 * h)
    return result

```

```

def calculate_bound_results(y, h):
    y_len = len(y)
    result = [None] * y_len
    result[0] = -(3 * y[0] - 4 * y[1] + y[2]) / (2 * h)
    result[y_len - 1] = (3 * y[y_len - 1] - 4 * y[y_len - 2] + y[y_len - 3]) / (2 * h)
    return result

```

```

def runge_left_side(y, h):
    y_len = len(y)
    r = 2
    p = 1
    zn = r ** p - 1

```

```

y_h = left_side_form(y, h)
y_h[0] = (y[1] - y[0]) / h

```

```

y_rh = [None] * y_len
for i in range(2, y_len):
    y_rh[i] = (y[i] - y[i - 2]) / (r * h)
for i in range(2):
    y_rh[i] = (y[i + 2] - y[i]) / (r * h)
result = [None] * y_len
for i in range(y_len):
    result[i] = y_h[i] + (y_h[i] - y_rh[i]) / zn
return result

```

```

def align_variable(x, y):
    y_len = len(y)
    result = [0] * y_len

    tmp = [ksi(x[i]) for i in range(1, len(x))]

```



```

table[6][i], table[7][i],
table[8][i]))

```

```

if __name__ == "__main__":
    h = 1.
    x, y = fill_table(1, 11, 1)
    res_table = calculate(x, y, h)
    print_table(res_table)

```

## Результат работы

x	y	Real	Left Side	Right Side	Bounds	Central	Runge	Align Variable
1.0	0.2	0.08	<->	0.05	0.0636	<->	0.0636	0.08
2.0	0.25	0.0312	0.05	0.0227	<->	0.0364	0.0821	0.0312
3.0	0.273	0.0165	0.0227	0.013	<->	0.0179	0.00909	0.0165
4.0	0.286	0.0102	0.013	0.0084	<->	0.0107	0.00812	0.0102
5.0	0.294	0.00692	0.0084	0.00588	<->	0.00714	0.00611	0.00692
6.0	0.3	0.005	0.00588	0.00435	<->	0.00512	0.00462	0.005
7.0	0.304	0.00378	0.00435	0.00334	<->	0.00385	0.00358	0.00378
8.0	0.308	0.00296	0.00334	0.00265	<->	0.003	0.00284	0.00296
9.0	0.31	0.00238	0.00265	0.00216	<->	0.0024	0.00231	0.00238
10.0	0.312	0.00195	0.00216	<->	0.00191	<->	0.00191	0.00195