



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  
(ИУ-7)»

## Лабораторная работа №6

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

Выполнил: **Варин Д.В.**

Группа: **ИУ7-46Б**

Оценка (баллы): \_\_\_\_

Преподаватель: **Градов В. М.**

Москва,  
2021 г.

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

### Задание

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

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

Параметры функции неизвестны и определять их не нужно.

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					

Вычислить первые разностные производные от функции и занести их в столбцы (1)-(4) таблицы:

- 1 - односторонняя разностная производная ,
  - 2 - центральная разностная производная,
  - 3 - 2-я формула Рунге с использованием односторонней производной,
  - 4 - введены выравнивающие переменные.
- В столбец 5 занести вторую разностную производную

### Входные данные

- 1. Заданная таблица;

### Выходные данные

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

### Описание алгоритма

Одним из наиболее универсальных методов построения формул численного дифференцирования заданных порядков точности относительно шага таблицы является метод разложения в ряды Тейлора.

Таблица задана на множестве значений аргумента, которые при постоянном шаге  $h$  образуют сетку  $\omega_h = \{x_n: x_n = x_0 + nh, n=0,1,\dots,N\}$ , точки  $x_n$  называют узлами сетки.

Если выполнить разложение функции в ряд Тейлора, приняв за центр разложения точку  $x_n$  то получим разностные формулы для вычисления первых производных:

$$y'_n = \frac{y_{n+1} - y_n}{h} + O(h)$$

Или

$$y'_n = \frac{y_n - y_{n-1}}{h} + O(h)$$

Первое представленное выражение является правой разностной производной, а второе – левой разностной производной. В них мы имеем дело с самым низким порядком точности относительно шага.

Вычитая разложения можем прийти к центральной формуле для первой производной:

$$y'_n = \frac{y_{n+1} - y_{n-1}}{2h} + O(h^2)$$

Такая формула более точная, а порядок точности уже второй.

Разностный аналог второй производной:

$$y''_n = \frac{y_{n-1} - 2y_n + y_{n+1}}{h^2} + O(h^2) \quad (1)$$

Погрешность вышеприведённых формул имеет вид:

$$R = \psi(x) h^p$$

Где  $\psi(x)$  - некоторая функция. Если некоторая приближённая формула  $\Phi$  для вычисления величины  $\Omega$  имеет структуру:

$$\Omega = \Phi(h) + \psi(x) h^p + O(h^{p+1}) \quad (2)$$

То записав (6) для сетки с шагом  $mh$ , получим:

$$\Omega = \Phi(mh) + \psi(x) (mh)^p + O(h^{p+1}) \quad (3)$$

И по разложениям придём к первой формуле Рунге:

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

Комбинируя (2) и (3), получим вторую формулу Рунге, позволяющую за счёт расчёта на двух сетках с отличающимися шагами получить решение с более высокой точностью, чем заявленная теоретическая точность используемой формулы:

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

Формулы Рунге справедливы не только для операции дифференцирования, но и для любых других приближённых вычислений.

Ко всему вышеперечисленному следует также описать метод ввода выравнивающих переменных. При удачном подборе таких переменных исходная кривая может быть преобразована в прямую линию, производная от которой вычисляется точно по самым формулам. Пусть задана некоторая функция  $y(x)$ , и введены выравнивающие переменные  $\xi(x)$  и  $\eta = \eta(y)$ . Тогда, возврат к заданным переменным осуществляется этой формулой:

$$y'_x = \frac{\eta'_\xi \xi'_x}{\eta'_y}$$

**При этом  $\eta'_\xi$  можно вычислить по одной из односторонних формул.**

## Результаты работы программы

x	y	1	2	3	4	5
1	0.571	-	-	0.376	0.408	-
2	0.889	0.318	0.260	0.233	0.247	-0.116
3	1.091	0.202	0.171	0.159	0.165	-0.062
4	1.231	0.140	0.121	0.113	0.118	-0.038
5	1.333	0.102	0.090	-	0.089	-0.023
6	1.412	0.079	-	-	-	-

1. В вычислениях фигурировала левосторонняя формула. Точность -  $O(h)$ .
2. В вычислениях фигурирует центральная формула. Точность -  $O(h^2)$ .
3. В вычислениях фигурирует вторая формула Рунге с использованием правосторонней формулы (отсюда отсутствие значений  $x_5$  и  $x_6$ ). Так как расчёт ведётся по односторонней формуле, то точность  $O(h^2)$ .
4. Применён метод выравнивающих переменных. Точность метода высокая. Формула, использованная в вычислениях:

$$y'_x = \frac{\eta'_x \xi'_x}{\eta'_y} = \frac{\eta'_x y^2}{x^2}$$

$\eta'_x$  определяется с помощью правосторонней формулы:

$$\frac{-1}{y_{i+1}} + \frac{1}{y_i}$$
$$\frac{-1}{x_{i+1}} + \frac{1}{x_i}$$

5. В вычислениях фигурирует вторая разностная производная. Точность -  $O(h^2)$ .

## Код программы.

Программа написана на языке Python3 и состоит из двух модулей.  
**main.py**

```
from typing import List, Tuple
from differ import Differ

filename = "../data/data.txt"

def read_data(filename: str) -> Tuple[List[float], List[float]]:
    x, y = [], []
    with open(filename) as f:
        for line in f:
            x_t, y_t = list(map(float, line.split()[:2]))
            x.append(x_t)
            y.append(y_t)
    return x, y

def main() -> None:
    x, y = read_data(filename)

    h = 1.0

    Differ.print_init("X", x)
    Differ.print_init("Y", y)
    Differ.print_res("Onesided", Differ.left(y, h))
    Differ.print_res("Center", Differ.center(y, h))
    Differ.print_res("Second Range", Differ.second_runge(y, h, 1))
    Differ.print_res("Aligned params", Differ.aligned_coeffs(x, y))
    Differ.print_res("Second oneSided", Differ.second_left(y, h))

if __name__ == '__main__':
    main()
```

## defer.py

```
from typing import List
class Differ:
    @staticmethod
    def __none_check(value: float):
        return 0 if value is None else value

    @staticmethod
    def __left_inter(y: float, yl: float, h: float) -> float:
        return (y - yl) / h

    @staticmethod
    def left(y: List[float], h: float) -> List[float]:
        res = []

        for i in range(len(y)):
            res.append(None if i == 0
                        else Differ.__left_inter(y[i], y[i - 1], h))

        return res

    @staticmethod
    def center(y: List[float], h: float) -> List[float]:
        res = []

        for i in range(len(y)):
            res.append(None if i == 0 or i == len(y) - 1
                        else (y[i + 1] - y[i - 1]) / 2 * h)

        return res

    @staticmethod
    def second_runge(y: List[float], h: float, p: float) -> List[float]:
        res, y2h = [], []
        for i in range(len(y)):
            y2h.append(0.0 if i < 2 else (y[i] - y[i - 2]) / (2. * h))

        yh = Differ.left(y, h)
        for i in range(len(y)):
            res.append(None if i < 2
                        else Differ.__none_check(yh[i]) +
                               (
                                   Differ.__none_check(yh[i]) -
                                   Differ.__none_check(y2h[i])
                               ) / (2.0 ** p - 1))

        return res

    @staticmethod
    def aligned_coeffs(x: List[float], y: List[float]) -> List[float]:
        res = []
        for i in range(len(y)):
            res.append(None if i == len(y) - 1
                        else y[i] * y[i] / x[i] / x[i] *
                               Differ.__left_inter(
                                   -1. / y[i + 1], -1. / y[i],
                                   -1. / x[i + 1] - -1. / x[i]
                               ))

        return res

    @staticmethod
    def second_left(y: List[float], h: float) -> List[float]:
        res = []
        for i in range(len(y)):
            res.append(None if i == 0 or i == len(y) - 1
                        else (y[i - 1] - 2 * y[i] + y[i + 1]) / (h * h))

        return res

    @staticmethod
    def print_init(txt: str, init: List[float]):
        print(txt)

        for i in init:
            print("{:7.4} ".format(i if i is not None else "none"))

        print()
```

## Ответы на контрольные вопросы

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

Распишем разложения:

$$y_{N-1} = y_N - \frac{h}{1!} y'_N + \frac{h^2}{2!} y''_N - \frac{h^3}{3!} y'''_N + \frac{h^4}{4!} y^{IV}_N - \dots (1)$$

$$y_{N-2} = y_N - \frac{2h}{1!} y'_N + \frac{4h^2}{2!} y''_N - \frac{8h^3}{3!} y'''_N + \frac{16h^4}{4!} y^{IV}_N - \dots (2)$$

Выразим из (2)  $y''_N$ :

$$2h^2 y''_N = y_{N-2} - y_N + 2h y'_N$$

$$y''_N = \frac{y_{N-2} - y_N + 2h y'_N}{2h^2}$$

Далее подставим полученное выражение в (1):

$$y_{N-1} = y_N - h y'_N + \frac{h^2}{2} \frac{y_{N-2} - y_N + 2h y'_N}{2h^2}$$

$$y_{N-1} = y_N - h y'_N + \frac{y_{N-2} - y_N + 2h y'_N}{4}$$

$$y_{N-1} = \frac{4y_N - 4h y'_N + y_{N-2} - y_N + 2h y'_N}{4}$$

$$4y_{N-1} = 3y_N - 2h y'_N + y_{N-2}$$

Выразив из полученного выражения  $y'_N$  наконец получаем:

$$y'_N = \frac{3y_N - 4y_{N-1} + y_{N-2}}{2h} + O(h^2)$$

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

$$y_1 = y_0 + \frac{h}{1!} y'_0 + \frac{h^2}{2!} y''_0 + \frac{h^3}{3!} y'''_0 + \frac{h^4}{4!} y^{IV}_0 + \dots$$

$$y_2 = y_0 + \frac{2h}{1!} y'_0 + \frac{4h^2}{2!} y''_0 + \frac{8h^3}{3!} y'''_0 + \frac{16h^4}{4!} y^{IV}_0 + \dots$$

Выразим из (2)  $y''_0$ :

$$2h^2 y''_0 = y_2 - y_0 - 2h y'_0$$

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

Из (1) получим  $y'_0$ :

$$h y_0' = y_1 - y_0 - \frac{h^2}{2} y_0''$$

$$y_0' = \frac{y_1 - y_0 - \frac{h^2}{2} y_0''}{h}$$

Подставим полученное выражение в (3):

$$y_0'' = \frac{y_2 - 2h \frac{y_1 - y_0 - \frac{h^2}{2} y_0''}{h}}{2h^2}$$

$$y_0'' = \frac{y_2 - 2 \left( y_1 - y_0 - \frac{h^2}{2} y_0'' \right)}{2h^2}$$

$$y_0'' = \frac{y_2 - 2y_1 + 2y_0 + h^2 y_0''}{2h^2}$$

$$y_0'' - \frac{y_0''}{2} = \frac{y_2 - 2y_1 + 2y_0}{2h^2}$$

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

**3. Используя вторую формулу Рунге дать вывод выражения (9) из лекции №7 для первой производной  $y_0'$  в левом крайнем узле.**

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

$$m=2, p=1$$

$$\Phi(h) + \Phi(h) - \Phi(2h) + O(h^2) = 2\Phi(h) - \Phi(2h) + O(h^2)$$

Имеем:

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

**4. Любым способом из Лекций №7 8 получить формулу порядка точности  $O(h^3)$  для первой разностной производной  $y_0'$  в крайнем левом узле  $x_0$ .**

$$y_1 = y_0 + \frac{h}{1!} y_0' + \frac{h^2}{2!} y_0'' + \frac{h^3}{3!} y_0''' + \frac{h^4}{4!} y_0^{IV} + \dots (1)$$

$$y_2 = y_0 + \frac{2h}{1!} y_0' + \frac{4h^2}{2!} y_0'' + \frac{8h^3}{3!} y_0''' + \frac{16h^4}{4!} y_0^{IV} + \dots (2)$$

$$y_3 = y_0 + \frac{3h}{1!} y_0' + \frac{9h^2}{2!} y_0'' + \frac{27h^3}{3!} y_0''' + \frac{81h^4}{4!} y_0^{IV} + \dots (3)$$

Из выражения (1) выразим  $y_0'$ :

$$y_0' = \frac{y_1 - y_0 - \frac{h^2}{2} y_0'' - \frac{h^3}{6} y_0'''}{h} (4)$$

Из выражения (2) выразим  $y_0''$ :

$$y_0'' = \frac{y_2 - y_0 - 2h y_0' - \frac{8h^3}{6} y_0'''}{4h^2} \quad (5)$$

Подставим (5) в (4) и получим:

$$y_0' = \frac{4y_1 - 3y_0 - y_2}{2h} + \frac{h^2}{3} y_0''' \quad (6)$$

Выразим из (3)  $y_0'''$ :

$$y_0''' = \frac{y_3 - y_0 - 3h y_0' - \frac{9}{2} h^2 y_0''}{27h^3} \quad (7)$$

И таким образом, подставляя в (6) выражение (7), в которое предварительно было подставлено (5) выражение:

$$y_0' = \frac{4y_3 - 27y_2 + 108y_1 - 85y_0}{66h} + O(h^3)$$