Федеральное государственное автономное образовательное учреждение высшего образования

Университет ИТМО

Факультет программной инженерии и компьютерной техники

Дисциплина: **Вычислительная математика**

Лабораторная работа №4

<u>" Аппроксимация фунцкии"</u> Вариант: 9

Выполнил: Кузнецов Максим Александрович

Группа: Р3211

Преподаватель: Малышева Татьяна Алексеевна

Цель работы:

Цель лабораторной работы: найти функцию, являющуюся наилучшим приближением заданной табличной функции по методу наименьших квадратов

Условия и задание:

№ варианта определяется как номер в списке группы согласно ИСУ.

Вычислительная реализация задачи:

- а) Для заданной функции (см. таблицу 1) построить наилучшие линейное и квадратичное приближения по 11 точкам указанного интервала.
- b) Найти среднеквадратические отклонения. Ответы дать с тремя знаками после запятой.
- с) Построить графики линейного и квадратичного приближений и заданной функции.
- d) Привести в отчете подробные вычисления.

Программная реализация задачи:

- а) Предусмотреть ввод исходных данных из файла/консоли (таблица y=f(x) должна содержать 10—12 точек).
- b) Реализовать метод наименьших квадратов, исследуя все функции:

линейную функцию;

полиномиальную функцию 2-й степени;

полиномиальную функцию 3-й степени;

экспоненциальную функцию;

логарифмическую функцию;

степенную функцию.

- с) Предусмотреть вывод результатов в файл/консоль.
- d) Для линейной зависимости вычислить коэффициент корреляции Пирсона.
- е) Программа должна отображать наилучшую аппроксимирующую функцию.
- f) Организовать вывод графиков функций, графики должны полностью отображать весь исследуемый интервал (с запасом).

Вычислительная задача по варианту:

$$y = \frac{4x}{x^4 + 5} \qquad x \in [0, 2] \quad h = 0, 2$$

X	Y
0	0
0.2	0.159
0.4	0.318
0.6	0.469
0.8	0.592
1	0.667
1.2	0.679
1.4	0.633
1.6	0.554
1.8	0.465
2	0.381

Квадратичная аппроксимация:

$$\sum x_i = 11$$

$$\sum x_i^2 = 15.4$$

$$\sum x_i^3 = 24.3$$

$$\sum x_i^4 = 40.5$$

$$\sum y_i = 4.9$$

$$\sum x_i y_i = 5.8$$

$$\sum x_i^2 y_i = 7.9$$

Подставим в систему:

$$\begin{cases} a_0 n + a_1 \sum_{i=1}^{n} x_i + a_2 \sum_{i=1}^{n} x_i^2 = \sum_{i=1}^{n} y_i \\ a_0 \sum_{i=1}^{n} x_i + a_1 \sum_{i=1}^{n} x_i^2 + a_2 \sum_{i=1}^{n} x_i^3 = \sum_{i=1}^{n} x_i y_i \\ a_0 \sum_{i=1}^{n} x_i^2 + a_1 \sum_{i=1}^{n} x_i^3 + a_2 \sum_{i=1}^{n} x_i^4 = \sum_{i=1}^{n} x_i^2 y_i \end{cases}$$

Решим, получим:

$$a0 = -0.277$$

$$a1 = 1.888$$

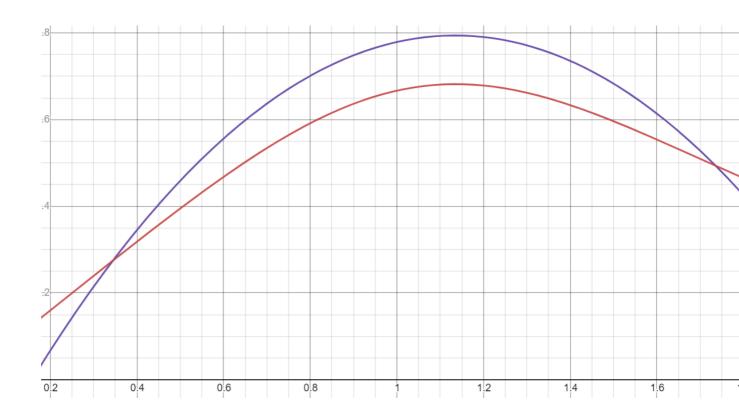
$$a2 = -0.832$$

Полученная аппроксимация: -0.277+1.888x-0,832x^2

X	P(X)
0	0.277
0.2	0.067
0.4	0.345
0.6	0.556
0.8	0.701
1	0.779
1.2	0.790
1.4	0.735
1.6	0.614
1.8	0.426
2	0.171

Среднеквадратичное отклонение: 0.101414

График:



Линейная аппроксимация:

$$\sum x_i = 11$$

$$\sum x_i^2 = 15.4$$

$$\sum y_i = 4.9$$

$$\sum x_i y_i = 5.8$$

Решим следующую систему

$$\begin{cases} a \sum_{i=1}^{n} x_i^2 + b \sum_{i=1}^{n} x_i = \sum_{i=1}^{n} x_i y_i \\ a \sum_{i=1}^{n} x_i + bn = \sum_{i=1}^{n} y_i \end{cases}$$

Полученные результаты

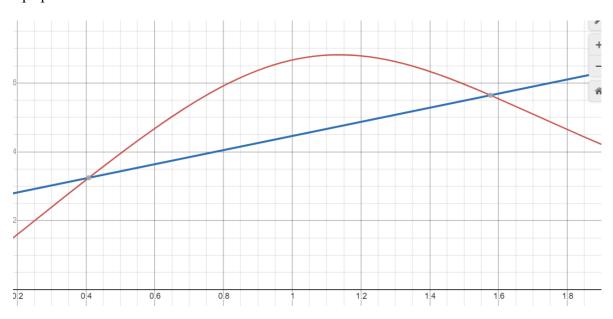
$$a = 0,205$$

b = 0,241 Полученная аппроксимация: 0,205x + 0,241

P(X)
0.241
0.282
0.323
0.364
0.405
0.446
0.487
0.528
0.569
0.610
0.651

Среднеквадратичное отклонение: 0,1680

График



Листинг программы:

```
import numpy as np
import matplotlib
import matplotlib.pyplot as plt
import matplotlib.lines as mlines
from numpy import genfromtxt
import sys
import pandas as pd
from IPython.display import display, HTML
import matplotlib.lines as mlines
from matplotlib.pyplot import figure
from math import sqrt
y: int
   plt.figure(figsize=(8, 4))
    plt.plot(x, y, 'ko')
    plt.plot(x, f)
    plt.grid()
    plt.show()
def cof cor(Xs, Ys):
    X mean = np.mean(Xs)
    Y mean = np.mean(Ys)
    numerator = 0
    for x, y in zip(Xs, Ys):
        numerator += (x-X_mean) * (y-Y_mean)
        denominator x += (x-X \text{ mean}) ** 2
        denominator y += (y-Y mean) ** 2
    return numerator / sqrt(denominator x * denominator y)
def lin approx(Xs, Ys):
    A = np.array([[sum(Xs ** 2), sum(Xs)], [sum(Xs), len(Xs)]])
    B = np.array([sum(Xs*Ys), sum(Ys)])
    a, b = np.linalg.solve(A, B)
def linear(array):
    Xs = np.array(array[0])
    Ys = np.array(array[1])
```

```
a, b = lin approx(Xs, Ys)
   print(f'Коэффициент корреляции = {cof cor(Xs, Ys)}')
   eps = Ys - f
   delta = (sum(eps ** 2) / len(Xs)) ** 0.5
   S = sum(eps ** 2)
   print(f'\n\nДинейная аппроксимация\nf = {a} * x + {b}')
   print(f'Mepa отклонения = {S}')
   print(f'CKO = {delta} \n\n')
   draw(f, a, b, 0, 0)
def squared(array):
   Xs = np.array(array[0])
   Ys = np.array(array[1])
   A = np.array([[len(Xs), sum(Xs), sum(Xs ** 2)],
                  [sum(Xs), sum(Xs ** 2), sum(Xs ** 3)],
                  [sum(Xs ** 2), sum(Xs ** 3), sum(Xs ** 4)]])
   B = np.array([sum(Ys), sum(Xs*Ys), sum((Xs**2)*Ys)])
   c, b, a = np.linalg.solve(A, B)
   eps = Ys - f
   delta = (sum(eps ** 2) / len(Xs)) ** 0.5
   S = sum(eps ** 2)
   print(f'\n\nКвадратичная аппроксимация\nf = \{a\} * x^2 + \{b\} * x +\{c\}')
   print(f'Mepa отклонения = {S}')
   print(f'CKO = {delta}\n\n')
   draw(f, a, b, c, 0)
def triple(array):
   Xs = np.array(array[0])
   Ys = np.array(array[1])
   A = np.array([[len(Xs), sum(Xs), sum(Xs ** 2), sum(Xs ** 3)],
                  [sum(Xs), sum(Xs ** 2), sum(Xs ** 3), sum(Xs ** 4)],
                  [sum(Xs ** 2), sum(Xs ** 3), sum(Xs ** 4), sum(Xs ** 5)],
                  [sum(Xs ** 3), sum(Xs ** 4), sum(Xs ** 5), sum(Xs ** 6)]])
   B = np.array([sum(Ys), sum(Xs*Ys), sum((Xs**2)*Ys), sum((Xs**3)*Ys)])
   d, c, b, a = np.linalg.solve(A, B)
   eps = Ys - f
   delta = (sum(eps ** 2) / len(Xs)) ** 0.5
```

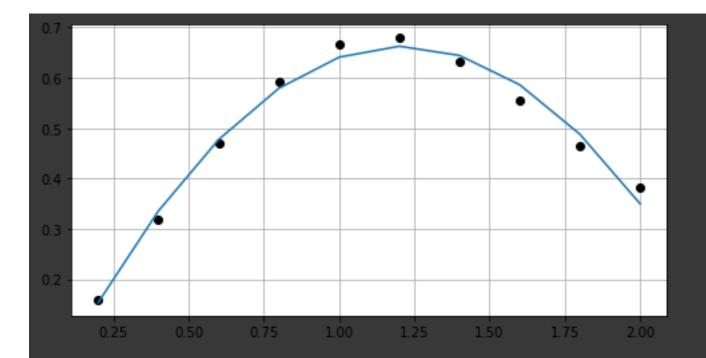
```
S = sum(eps ** 2)
   print(f'\n\nTperuuhaa aппроксимация\nf = {a} * x^3 + \{b\} * x^2 + \{c\} * x + \{d\}')
   print(f'Mepa отклонения = {S}')
   print(f'CKO = {delta} \n\n')
   draw(f, a, b, c, d)
   return a, b, c, S, delta
def power(array):
   Xs = np.array(array[0])
   Ys = np.array(array[1])
   log Xs = np.log(Xs)
   log Ys = np.log(Ys)
   if True in np.isnan(log Xs) or True in np.isnan(log Ys):
        raise ValueError
   b, a = lin approx(log Xs, log Ys)
   a = np.exp(a)
   eps = Ys - f
   delta = (sum(eps ** 2) / len(Xs)) ** 0.5
   S = sum(eps ** 2)
   print(f'\n\nСтепенная аппроксимация\nf = \{a\} * x ** \{b\}')
   print(f'Mepa отклонения = {S}')
   print(f'CKO = {delta} \n\n')
def exponential(array):
   Xs = np.array(array[0])
   Ys = np.array(array[1])
   log Ys = np.log(Ys)
   if True in np.isnan(log Ys):
        raise ValueError
   b, a = lin approx(Xs, log Ys)
   a = np.exp(a)
   f = a * (np.exp(Xs * b))
   eps = Ys - f
   delta = (sum(eps ** 2) / len(Xs)) ** 0.5
   S = sum(eps ** 2)
   print(f'\n\nЭкспоненциальная аппроксимация\nf = \{a\} * e**(x * \{b\})')
   print(f'Mepa отклонения = {S}')
   print(f'CKO = {delta}\n\n')
   draw(f, a, b, 0, 0)
```

```
def logarithm(array):
    Xs = np.array(array[0])
   Ys = np.array(array[1])
    log Xs = np.log(Xs)
    if True in np.isnan(log Xs):
        raise ValueError
    #Подсчет аппроксимации
    a, b = lin_approx(log_Xs, Ys)
    f = a * (log_Xs) + b
    eps = Ys - f
   delta = (sum(eps ** 2) / len(Xs)) ** 0.5
   S = sum(eps ** 2)
   print(f'\n\nЛогарифмическая аппроксимация\nf = \{a\} * \ln(x) + \{b\}')
   print(f'Mepa отклонения = {S}')
    print(f'CKO = {delta} \n\n')
   draw(f, a, b, 0, 0)
def run():
   again = True
   while again:
        again = False
        in type = input('Введите:\n\t* k - если вводить с клавиатуры\n\t* f - если хот
        if in type.strip() == 'k':
            line x = input()
            content.append([float(x) for x in line x.split(" ")])
            line y = input()
            content.append([float(x) for x in line y.split(" ")])
        elif in type.strip() == 'f':
            with open("input.txt") as f:
              for line in f:
                content.append([float(x) for x in line.split(" ")])
            f.close()
            print('Введено неверно, попробуйте снова.')
            again = True
    x = np.array(content[0])
    y = np.array(content[1])
    linear(content)
    squared(content)
    triple(content)
   power(content)
```

```
exponential(content)
logarithm(content)
run()
```

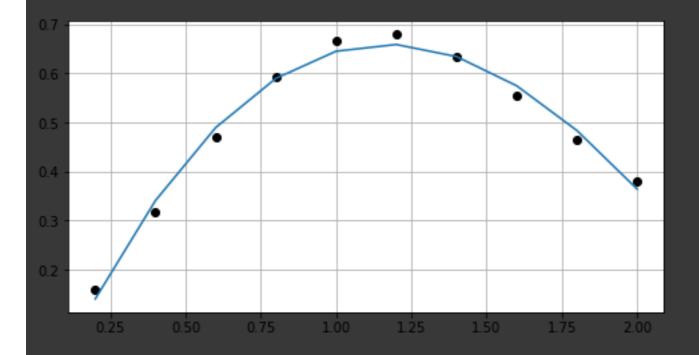
Пример работы:

```
Введите:
      * k - если вводить с клавиатуры
Коэффициент корреляции = 0.3917459046255321
Линейная аппроксимация
Мера отклонения = 0.215072496969697
CKO = 0.1466535021640114
 0.4
 0.2
                               1.00
                                       1.25
Квадратичная аппроксимация
Мера отклонения = 0.004192375757575746
```

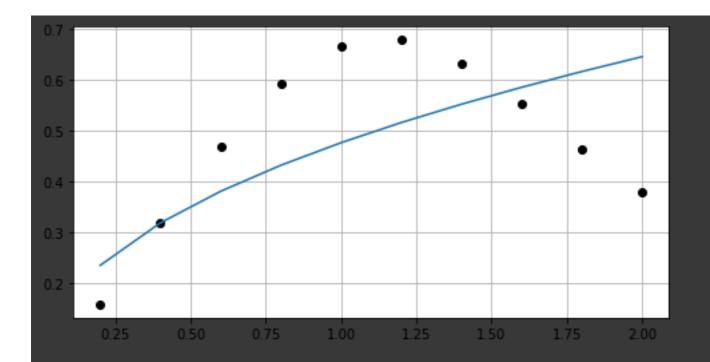


Третичная аппроксимация f = 0.06983294483287979 * x^3 + -0.7300699300697105 * x^2 + 1.4204351204349117 * x + -0.11546666666661744 Мера отклонения = 0.003228345920745921

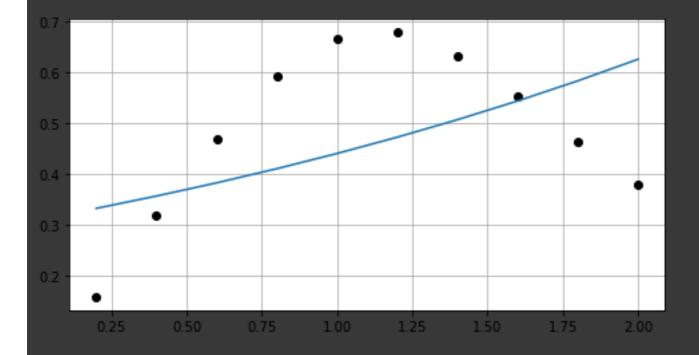
CKO = 0.017967598394738014



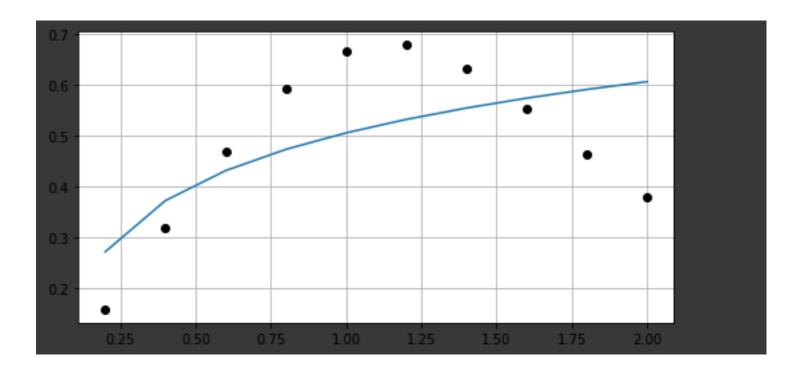
Степенная аппроксимация f = 0.4769530595277907 * x ** 0.43762360608042794 Мера отклонения = 0.20224322072624246 СКО = 0.14221224304758098



Экспоненциальная аппроксимация f = 0.31050865647035136 * e**(x * 0.3508027500223356) Мера отклонения = 0.255583656520769 СКО = 0.15986983971993246



Логарифмическая аппроксимация f = 0.14524289441897606 * ln(x) + 0.5060785607283772 Мера отклонения = 0.1520460441937742 СКО = 0.12330695203181945



Вывод:

В результате выполнения лабораторной работы я:

- Познакомился с видами аппроксимации функции
- На практике в коде и на бумаге посчитал и реализовал различные виды аппроксимаций
- Вспомнил о методе МНК