НАЦИОНАЛЬНЫЙ ИССЛЕДОВАТЕЛЬСКИЙ УНИВЕРСИТЕТ ИТМО Факультет "Компьютерных технологий в дизайне"

Лабораторная работа № 4 по дисциплине "Вычислительная математика" вариант №21

Выполнили: Савельева Елизавета Юрьевна Фурзикова Александра Евгеньевна Группа: Р3266

Преподаватель: Машина Екатерина Алексеевна **Цель лабораторной работы**: найти функцию, являющуюся наилучшим приближением заданной табличной функции по методу наименьших квадратов.

Вычислительная часть:

Вариант 21:
$$f(x) = \frac{14x}{x^4 + 21}$$
; $x \in [-4, 0]$; $h = 0.4$

Таблица табулирования заданной функции на указанном интервале

n =11- количество узлов

a = -4 — начало интервала

b = 0 -конец интервала

$$xi = a+(i-1)h, i=1,...,n$$
 - узлы

Получаем последовательность: -4.0, -3.6, -3.2, -2.8, -2.4, -2.0, -1.6, -1.2, -0.8, -0.4, 0.0

Для каждого xi подставляем аргумент и находим yi $= f(xi) = \frac{14x}{xi^4 + 21}$

i	xi	yi = f(xi)
1	-4	-0.202
2	-3.6	-0.267
3	-3.2	-0.356
4	-2.8	-0.475
5	-2.4	-0.62
6	-2	-0.757
7	-1.6	-0.813
8	-1.2	-0.728
9	-0.8	-0.523
10	-0.4	-0.266
11	0	0

Линейная аппроксимация:

Мы предполагаем, что значение функции в каждой точке можно приблизить выражением $\phi 1(x)=ax+b$, где два неизвестных параметра а и b нужно подобрать так, чтобы суммарное отклонение от табличных значений уі стало минимальным

Функция ошибки: $S(a,b)=\sum (axi+b-yi)^2 \rightarrow min$

Минимум квадратичной формы достигается, если обнулить частные производные $\partial S/\partial a=0$, $\partial S/\partial b=0$

$$\begin{cases} \partial S/\partial a = 0 \\ \partial S/\partial b = 0 \end{cases} \Leftrightarrow \begin{cases} 2\sum_{i=1}^{n} (axi + b - yi)xi = 0 \\ 2\sum_{i=1}^{n} (axi + b - yi) = 0 \end{cases}$$
$$\Leftrightarrow \begin{cases} a\sum_{i=1}^{n} x_i^2 + b\sum_{i=1}^{n} xi = \sum_{i=1}^{n} xiyi \\ a\sum_{i=1}^{n} xi + bn = \sum_{i=1}^{n} yi \end{cases}$$

Подставим значения сумм в систему: $\sum xi = -22$, $\sum xi^2 = 61$, 61,

$$\begin{cases} 61,6a - 22b = 9.9396 \\ -22a + 11b = -5.007 \end{cases}$$

Для решения системы используем правило Крамера:

Определитель: Δ =61.6·11-22^2=193.6

Частные определители: (в частных определителях столбец коэффициентов при соответствующей неизвестной заменяется столбцом свободных членов системы)

$$\Delta a = 5.4032 \cdot 11 - (-22) \cdot (-5.007) = -0.818$$

$$\Delta b = 61.6 - 5.007 + 22.9.9396 = -89.76$$

Параметры:

$$a = \Delta a/\Delta = -0.004$$

$$b = \Delta b / \Delta = -0.464$$

Функция линейной аппроксимации: $\phi 1(x) = ax + b = -0.004x - 0.464$

Построение приближённых значений – поставляем параметры для каждого узла y1i=axi+b

i	xi	yi = f(xi)	y1i = axi+b	εi = y1i-yi
1	-4	-0.202	-0.447	-0.245
2	-3.6	-0.267	-0.448	-0.181
3	-3.2	-0.356	-0.45	-0.094
4	-2.8	-0.475	-0.452	0.023

5	-2.4	-0.62	-0.453	0.166
6	-2	-0.757	-0.455	0.302
7	-1.6	-0.813	-0.457	0.356
8	-1.2	-0.728	-0.459	0.269
9	-0.8	-0.523	-0.46	0.063
10	-0.4	-0.266	-0.462	-0.196
11	0	0	-0.464	-0.464

Сумма квадратов: S1= $\sum \epsilon i^2 = 0.678$

Среднеквадратическое отклонение:
$$\sigma 1 = \sqrt{\frac{S1}{n}} = 0.248$$

Квадратичная аппроксимация:

Мы предполагаем, что значение функции в каждой точке можно приблизить выражением $\phi 2(x)=ax^2+bx+c$, где три неизвестных параметра a, b и c нужно подобрать так, чтобы суммарное отклонение от табличных значений уі стало минимальным

Функция ошибки:
$$S(a,b,c)=\sum (axi^2 +bxi + c-yi)^2 \longrightarrow min$$

Минимум квадратичной формы достигается, если обнулить частные производные $\partial S/\partial a=0$, $\partial S/\partial b=0$, $\partial S/\partial c=0$

$$0$$

$$0$$

$$\begin{cases}
2\sum_{i=1}^{n} (axi^{2} + bxi + c - yi)xi^{2} = 0 \\
2\sum_{i=1}^{n} (axi^{2} + bxi + c - yi)xi = 0 \\
2\sum_{i=1}^{n} (axi^{2} + bxi + c - yi) = 0
\end{cases}$$

$$\begin{cases}
a\sum_{i=1}^{n} xi^{4} + b\sum_{i=1}^{n} xi^{3} + c\sum_{i=1}^{n} xi^{2} = \sum_{i=1}^{n} xi^{2} + yi \\
a\sum_{i=1}^{n} xi^{3} + b\sum_{i=1}^{n} xi^{2} + c\sum_{i=1}^{n} xi = \sum_{i=1}^{n} xi + yi
\end{cases}$$

$$\Leftrightarrow \begin{cases}
a\sum_{i=1}^{n} xi^{3} + b\sum_{i=1}^{n} xi^{2} + c\sum_{i=1}^{n} xi = \sum_{i=1}^{n} xi + yi
\end{cases}$$

Подставим значения сумм в систему: $\sum xi = -22$, $\sum xi^2 = 61$,6, $\sum xi^3 = -193.6$, $\sum xi^4 = 648.525$ $\sum yi = -5.007$, $\sum xi$ yi = 9.939, $\sum xi^2$ yi = -24.168, n=11

$$\begin{cases} 648.525a - 193.6b + 61,6c = -24.168 \\ -193.6a + 61,6b - 22c = 9.939 \\ 61,6a - 22b + 11c = -5.007 \end{cases}$$

Для решения системы используем правило Крамера:

$$a = \Delta a/\Delta = -0.073$$

$$b = \Delta b/\Delta = 0.647$$

$$c = \Delta c/\Delta = 0.163$$

Функция квадратичной аппроксимации: ϕ 2(x)= ax^2+bx+c= 0.163x^2+0.647x-0.073

Построение приближённых значений – поставляем параметры для каждого узла y2i=axi^2+bxi+c

i	xi	yi = f(xi)	y2i=axi^2+bxi+c	εi = y2i-yi
1	-4	-0.202	-0.056	0.146
2	-3.6	-0.267	-0.292	-0.025

3	-3.2	-0.356	-0.476	-0.120
4	-2.8	-0.475	-0.608	-0.133
5	-2.4	-0.62	-0.688	-0.068
6	-2	-0.757	-0.715	0.041
7	-1.6	-0.813	-0.691	0.122
8	-1.2	-0.728	-0.615	0.113
9	-0.8	-0.523	-0.486	0.037
10	-0.4	-0.266	-0.306	-0.039
11	0	0	-0.073	-0.073

Сумма квадратов: S2= $\sum \epsilon i^2 = 0.096$

Среднеквадратическое отклонение:
$$\sigma 2 = \sqrt{\frac{S2}{n}} = 0.093$$

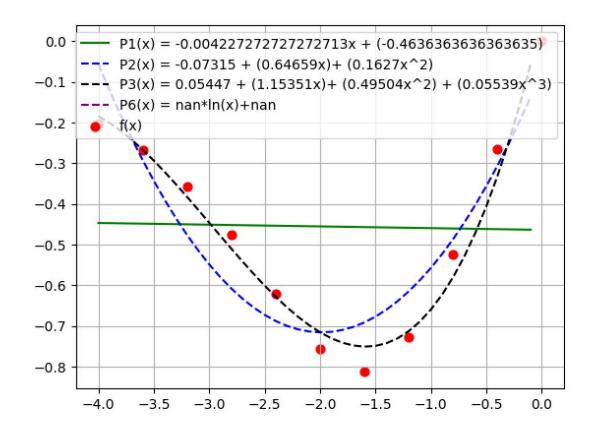
Выбор наилучшего приближения

Чем меньше среднеквадратичное отклонение, тем более точная модель построена.

$$\sigma 2 = 0.093 < \sigma 1 = 0.248$$

Следовательно, наилучшим является квадратичное приблежение

Построение графика заданной функции, а также полученного линейного и квадратичного приближения



Листинг программы:

```
if __name__ == " main _":
   terminal = Terminal()
       terminal.refresh()
from numpy import exp, log
import numpy as np
from ApproximationFunctions import ApproximationFunctions
from Exceptions.IncorrectValueException import IncorrectValueException
import matplotlib.pyplot as plt
INTERVAL FOR GRAPHIC X = 1
```

```
x array, y array = self.enterArraysFromFile()
                x array, y array = self.enterArraysFromKeyboard()
            x = np.arange(min_x, max_x, 0.1)
            approximation = ApproximationFunctions(x array, y array)
            results.append(approximation.linearFunction())
            results.append(approximation.polynomialSecondFunction())
            results.append(approximation.polynomialThirdFunction())
            results.append(approximation.exponentialFunction())
            results.append(approximation.exponentFunction())
            results.append(approximation.logarithmFunction())
            self.printTableOfCompare(results)
            index = self.minSD(results)
                  f'2. Коэффициенты:{results[index][1]}\n'
x], color='green', label=results[0][0])
results[1][1]['a2'] * x ** 2 \text{ for } x \text{ in } x],
results[2][1]['a2'] * x ** 2 + results[2][1][
                     [results[5][1]['a'] * log(x) + results[5][1]['b'] for x
in x], '--',
            plt.legend()
            plt.legend()
            plt.figure(3)
                     [results[4][1]['a'] * exp(x * results[4][1]['b']) for x
            plt.legend()
        except IncorrectValueException as e:
            print(e.message)
```

```
Validator.validateArraySize(arr)
        except IncorrectValueException as e:
           print(e.message)
           return self.enterArray(variable)
       Validator.validateEqualityLengths(x array, y array)
   def enterArraysFromFile(self):
           x array = [Validator.validateNumber(x) for x in
f.readline().split('; ')]
           Validator.validateArraySize(x array)
f.readline().split(';')]
           Validator.validateArraySize(y array)
           Validator.validateEqualityLengths(x array, y array)
        except IncorrectValueException as e:
           print(e.message)
            return self.enterArraysFromFile()
        except FileNotFoundError as e:
            return self.enterArraysFromFile()
   def printTableOfCompare(self, results):
        print('\t\t\tРезультаты ')
                                          Коэффициенты
       for i in range(len(results)):
import math
from numpy import exp, log
from Approximation import Approximation
```

```
import numpy as np
class ApproximationFunctions(Approximation):
        calculateLinearFunctionCoefficient(self):
       N = self.getN()
       self. setEpsilon(self. calculateEpsilon())
   def linearFunction(self):
       self. printCoefficients(coefficients, function)
       print(f"Коэффициент корреляции Пирсона:
coefficients['S'], coefficients['SD']
       SXX = self.calculateSumX(2)
       SXXX = self.calculateSumX(3)
       M1 = np.array([[N, SX, SXX], [SX, SXXX], [SXX, SXXX, SXXXX]])
```

```
a0, a1, a2 = np.linalg.solve(M1, V1)
        self. setEpsilon(self. calculateEpsilon())
        return {'SX': SX, 'SXX': SXX, 'SXXX': SXXX, 'SXXXX': SXXXX, 'SY': SY, 'SXY': SXY, 'N': N,
        print(f'' \setminus tНайденные коэффициенты:\setminus n''
               f"\t\ta1 = {coefficients['a1']}\n"
               f"\t\ta2 = {coefficients['a2']}\n")
        self.__printCoefficients(coefficients, function)
'a2': coefficients['a2']}, \
         calculatePolynomialThirdFunctionCoefficient(self):
        SX = self.calculateSumX(1)
        SXX = self.calculateSumX(2)
        SXXX = self.calculateSumX(3)
        SXXXX = self.calculateSumX(4)
        SXXXY = self.calculateSumXY(3)
        N = self.getN()
        M1 = np.array([[N, SX, SXX, SXXX], [SX, SXX, SXXX, SXXXX], [SXX, SXXX
SXXXX, SXXXXX],
        V1 = np.array([SY, SXY, SXXY, SXXXY]) # Вектор (правая часть системы)
SXXXXX, 'SXXXXXXX': SXXXXXX,
 {coefficients['a2']}x^2) + ({coefficients['a3']}x^3)"
```

```
print(f"\tНайденные коэффициенты:\n"
def calculateExponentFunctionCoefficient(self):
    y arr = self.getArrayY()
    self.setArrayY([log(y) for y in y arr])
     self. setPX(self. calculateExponentValues(a, b))
     self. setEpsilon(self. calculateEpsilon())
    coefficients = self.__calculateExponentFunctionCoefficient()
function = f"P4(x) = {coefficients['a']}*e({coefficients['b']}*x)"
    self.setArrayY([log(y) for y in y_arr])
self.setArrayX([log(x) for x in x_arr])
     self.setArrayY(y arr)
     self._setEpsilon(self._calculateEpsilon())
     self. printCoefficients(coefficients, function)
```

```
return function, {'a': coefficients['a'], 'b': coefficients['b']},
       self.setArrayX([log(x) for x in x arr])
       self. setPX(self. calculateLogarithmValues(a, b))
       self. setEpsilon(self. calculateEpsilon())
   def logarithmFunction(self):
       return function, {'a': coefficients['a'], 'b': coefficients['b']}, \
        printCoefficients (self, coefficients, function):
       print(f"Mepa отклонения S = {coefficients['S']}")
   def calculateLinearForOtherFunctions(self):
       a, b = math.exp(A), B
from numpy import sqrt, log, exp
       self._p_x = []
       self.__epsilon = []
```

```
return self. epsilon
   def _setEpsilon(self, eps):
       self. epsilon = eps
   def calculateSumX(self, degree):
       return sum([x ** degree for x in self. x array])
   def calculateSumXY(self, degree):
range(self.__n)])
       return [self.__p_x[i] - self.__y_array[i] for i in range(self.__n)]
       return [a * log(x) + b for x in self. x array]
        return [a * exp(b * x) for x in self. x array]
        return [a0 + a1 * x + a2 * x ** 2 for x in self.__x_array]
       return sum([eps ** 2 for eps in self. epsilon])
       return sqrt(self. deviationMeasure() / self. n)
\{self. p x[i]\} \mid \{self. epsilon[i]\} \mid "\}
       return sum([(self._x_array[i] - x_mean) * (self._y_array[i] -
mean)
```

```
sum([(self._x_array[i] - x mean) ** 2 for i in range(self. n)])
           sum([(self. y array[i] - y mean) ** 2 for i in range(self. n)]))
from Exceptions.IncorrectValueException import IncorrectValueException
AMOUNT OF INPUT ARRAYS = 2
MIN DOTS = 8
MAX DOTS = 12
class Validator:
           raise IncorrectValueException(f'Необходимо ввести число.')
           raise IncorrectValueException('Размер массива должен находится в
           raise IncorrectValueException('Длины массивов не равны.')
class IncorrectValueException(Exception):
   def init (self, message):
```

Вывод

В ходе лабораторной работы была исследована задача аппроксимации табличной функции одиннадцатью точками методом наименьших квадратов. Сначала вручную были построены линейная и квадратичная модели и рассчитаны их среднеквадратические ошибки: квадратичное приближение показало более низкий RMS, чем линейное, что уже свидетельствовало об отсутствии линейного закона.

Все результаты — сводная таблица S, RMS и R^2 для каждого семейства, подробный отчёт с отдельными значениями $\phi(x_i)$ и ϵ_i , а также графики — автоматически сохраняются в отдельной папке result_N при каждом запуске программы. Таким образом, поставленная цель — найти оптимальную

функцию-аппроксимацию методом наименьших квадратов — успешно достигнута.