# Федеральное государственное автономное образовательное учреждение высшего образования Национальный исследовательский университет ИТМО

Факультет программной инженерии и компьютерной техники Направление подготовки:

Системное и Прикладное Программное Обеспечение (09.03.04 Программная инженерия)

Дисциплина «Вычислительная математика»

# Отчет

По лабораторной работе №4

Вариант №10

Студент

Карташев Владимир Сергеевич, группа P3215

Преподаватель / Практик

Малышева Татьяна Алексеевна

### Цель работы

Найти функцию, являющуюся наилучшим приближением заданной табличной функции по методу наименьших квадратов.

## Описание метода, расчетные формулы

# Линейная аппроксимация

Рассмотрим в качестве эмпирической формулы линейную функцию:

$$\varphi(x,a,b) = ax + b$$

Сумма квадратов отклонений запишется следующим образом:

$$S = S(a,b) = \sum_{i=1}^{n} \varepsilon_i^2 = \sum_{i=1}^{n} [\varphi(x_i) - y_i]^2 = \sum_{i=1}^{n} (ax_i + b - y_i)^2 \to min$$

Для нахождения a и b необходимо найти минимум функции S(a,b).

Необходимое условие существования минимума для функции S:

$$\begin{cases} \frac{\partial S}{\partial a} = 0 \\ \frac{\partial S}{\partial b} = 0 \end{cases}$$
 или 
$$\begin{cases} 2\sum_{i=1}^{n} (ax_i + b - y_i)x_i = 0 \\ 2\sum_{i=1}^{n} (ax_i + b - y_i) = 0 \end{cases}$$

Упростим полученную систему:

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

# Линейная аппроксимация

Введем обозначения:

$$SX = \sum_{i=1}^{n} x_i$$
,  $SXX = \sum_{i=1}^{n} x_i^2$ ,  $SY = \sum_{i=1}^{n} y_i$ ,  $SXY = \sum_{i=1}^{n} x_i y_i$ 

Получим систему уравнений для нахождения параметров *а* и *b*:

$$\begin{cases} aSXX + bSX = SXY \\ aSX + bn = SY \end{cases}$$

из которой находим (правило Крамера):

$$\Delta = SXX \cdot n - SX \cdot SX$$

$$\Delta_{1} = SXY \cdot n - SX \cdot SY$$

$$\Delta_{2} = SXX \cdot SY - SX \cdot SXY$$

$$a = \frac{\Delta_{1}}{\Delta}, \quad b = \frac{\Delta_{2}}{\Delta}$$

# КВАДРАТИЧНАЯ АППРОКСИМАЦИЯ

Рассмотрим в качестве эмпирической формулы квадратичную функцию:

$$\varphi(x, a_0, a_1, a_2) = a_0 + a_1 x + a_2 x^2$$

Сумма квадратов отклонений запишется следующим образом:

$$S = S(a_0, a_1, a_2) = \sum_{i=1}^{n} (a_0 + a_1 x_i + a_2 x_i^2 - y_i)^2 \rightarrow min$$

Приравниваем к нулю частные производные S по неизвестным параметрам, получаем систему линейных уравнений:

$$\begin{cases} \frac{\partial S}{\partial a_0} = 2\sum_{i=1}^n a_2 x_i^2 + a_1 x_i + a_0 - y_i = 0 \\ \frac{\partial S}{\partial a_1} = 2\sum_{i=1}^n (a_2 x_i^2 + a_1 x_i + a_0 - y_i) x_i = 0 \\ \frac{\partial S}{\partial a_2} = 2\sum_{i=1}^n (a_2 x_i^2 + a_1 x_i + a_0 - y_i) x_i^2 = 0 \end{cases} \begin{cases} a_0 n + a_1 \sum_{i=1}^n x_i + a_2 \sum_{i=1}^n x_i^2 = \sum_{i=1}^n y_i \\ a_0 \sum_{i=1}^n x_i + a_1 \sum_{i=1}^n x_i^2 + a_2 \sum_{i=1}^n x_i^3 = \sum_{i=1}^n x_i y_i \\ a_0 \sum_{i=1}^n x_i^2 + a_1 \sum_{i=1}^n x_i^3 + a_2 \sum_{i=1}^n x_i^4 = \sum_{i=1}^n x_i^2 y_i \end{cases}$$

$$\begin{cases} \frac{\partial S}{\partial a_0} = 2\sum_{i=1}^n a_2 x_i^2 + a_1 x_i + a_0 - y_i = 0 \\ \frac{\partial S}{\partial a_1} = 2\sum_{i=1}^n (a_2 x_i^2 + a_1 x_i + a_0 - y_i) x_i = 0 \end{cases} \begin{cases} a_0 n + a_1 \sum_{i=1}^n x_i + a_2 \sum_{i=1}^n x_i^2 = \sum_{i=1}^n y_i \\ a_0 \sum_{i=1}^n x_i + a_1 \sum_{i=1}^n x_i^2 + a_2 \sum_{i=1}^n x_i^3 = \sum_{i=1}^n x_i y_i \\ a_0 \sum_{i=1}^n x_i^2 + a_1 \sum_{i=1}^n x_i^2 + a_2 \sum_{i=1}^n x_i^3 = \sum_{i=1}^n x_i y_i \end{cases}$$

$$\frac{\partial S}{\partial a_2} = 2\sum_{i=1}^n (a_2 x_i^2 + a_1 x_i + a_0 - y_i) x_i^2 = 0 \end{cases} \begin{cases} a_0 n + a_1 \sum_{i=1}^n x_i + a_2 \sum_{i=1}^n x_i^2 = \sum_{i=1}^n y_i \end{cases}$$

## Среднеквадратичное отклонение:

$$\delta = \sqrt{\frac{\sum_{i=1}^{n} (\varphi(x_i) - y_i)^2}{n}}$$

## Аппроксимация функции

$$y = \frac{18x}{x^4 + 10}, x \in [0; 4], h = 0.4$$

#### Таблица табулирования

| X | 0 | 0.4  | 0.8  | 1.2  | 1.6  | 2    | 2.4 | 2.8  | 3.2 | 3.6  | 4    |
|---|---|------|------|------|------|------|-----|------|-----|------|------|
| Υ | 0 | 0.72 | 1.38 | 1.79 | 1.74 | 1.38 | 1   | 0.71 | 0.5 | 0.36 | 0.27 |

#### Линейная аппроксимация

 $SX = 0 + 0.4 + 0.8 + 1.2 + 1.6 + 2.0 + 2.4 + 2.8 + 3.2 + 3.6 + 4.0 = 22.0 SXX = 0**2 + 0.4**2 + 0.8**2 + 1.2**2 + 1.6**2 + 2.0**2 + 2.4**2 + 2.8**2 + 3.2**2 + 3.6**2 + 4.0**2 = 61.6 SY = 0 + 0.72 + 1.38 + 1.79 + 1.74 + 1.38 + 1.00 + 0.71 + 0.50 + 0.36 + 0.27 = 9.85 SXY = 0*0 + 0.72*0.4 + 1.38*0.8 + 1.79*1.6 + 1.74*2.0 + 1.38*2.4 + 1.00*2.8 + 0.71*3.2 + 0.50*3.6 + 0.36*3.6 + 0.27*4.0 = 20.29 { 61.6a + 22b = 20.29 { 22a + 11b = 9.85 a = 0.0335, b = 0.8284 P1 (x)=0.0335x + 0.8284}$ 

| X         | 0         | 0.4       | 0.8        | 1.2       | 1.6        | 2.0        | 2.4        | 2.8       | 3.2       | 3.6       | 4         |
|-----------|-----------|-----------|------------|-----------|------------|------------|------------|-----------|-----------|-----------|-----------|
| Υ         | 0         | 0.72      | 1.38       | 1.79      | 1.74       | 1.38       | 1          | 0.71      | 0.5       | 0.36      | 0.27      |
| P1(X<br>) | 0.82<br>8 | 0.84<br>2 | 0.85<br>5  | 0.86<br>7 | 0.88<br>2  | 0.89<br>5  | 0.90<br>9  | 0.92<br>2 | 0.93<br>6 | 0.94<br>9 | 0.96<br>2 |
| Ei        | 0.82<br>8 | 0.12<br>4 | -0.52<br>8 | -0.92     | -0.85<br>8 | -0.48<br>9 | -0.09<br>2 | 0.21<br>7 | 0.43<br>4 | 0.58<br>5 | 0.69<br>2 |

исследуемая функциональная зависимость может быть приближенно описана линейной моделью

$$P_1(x) = 0.0335x + 0.8284$$
, T. K.  $P_1(x_i) \approx y_i$ ,  $\varepsilon_i \rightarrow min$ 

#### Квадратичная аппроксимация

$$\sum_{i=1}^{n} x_{i}^{2} = 22$$

$$\sum_{i=1}^{n} x_{i}^{2} = 61.6$$

$$\sum_{i=1}^{n} x_{i}^{3} = 193.6$$

$$\sum_{i=1}^{n} x_{i}^{4} = 648.525$$

$$\sum_{i=1}^{n} x_{i}^{4} = 9.85$$

$$\sum_{i=1}^{n} x_{i}^{2} y_{i} = 20.296$$

$$\sum_{i=1}^{n} x_{i}^{2} y_{i}^{2} = 39.046$$

$$a_0 = -1.193$$
  
 $a_1 = 3.402$   
 $a_2 = -0.842$   
 $a_2 = -0.842x^2 + 3.402x - 1.193$ 

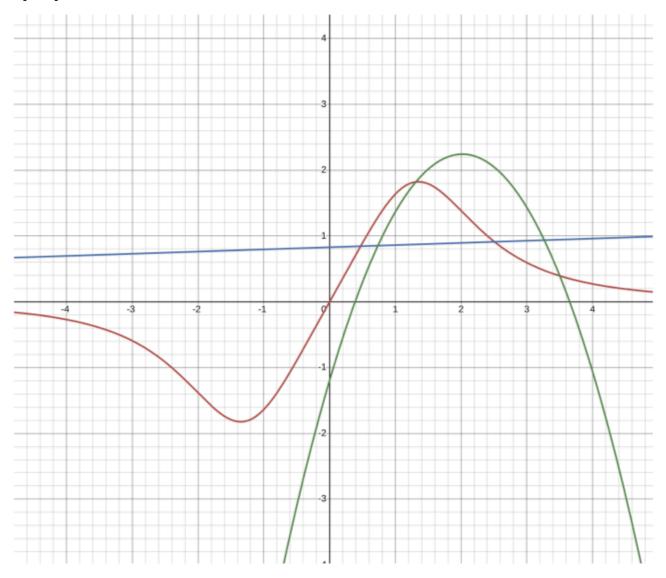
| X        | 0      | 0.4    | 0.8    | 1.2    | 1.6   | 2     | 2.4   | 2.8   | 3.2   | 3.6    | 4      |
|----------|--------|--------|--------|--------|-------|-------|-------|-------|-------|--------|--------|
| Υ        | 0      | 0.72   | 1.38   | 1.79   | 1.74  | 1.38  | 1     | 0.71  | 0.5   | 0.36   | 0.27   |
| $P_2(x)$ | -1.193 | 0.033  | 0.99   | 1.677  | 2.095 | 2.243 | 2.122 | 1.731 | 1.071 | 0.141  | -1.058 |
| $E_{i}$  | -1.193 | -0.685 | -0.394 | -0.112 | 0.355 | 0.858 | 1.121 | 1.026 | 0.569 | -0.223 | -1.329 |

исследуемая функциональная зависимость может быть приближенно описана выбранной моделью, т.к.

Среднеквадратичные отклонения Для линейной аппроксимации: δ = 0.593 Для квадратичной аппроксимации:  $\delta$  = 0.819

У лин. аппроксимации значение меньше, значит, этот метод оказался точнее.

# График



#### Листинг программы

#### Экспоненциальная функция:

```
func solveSystem(sumX, sumXX, sumLnY, sumXLnY, n float64) (float64, float64) {
  return utils.Rounding(math.Exp((sumLnY*sumXX - sumXLnY*sumX) / (n*sumXX -
      utils.Rounding((n*sumXLnY - sumLnY*sumX) / (n*sumXX - math.Pow(sumX, 2)))
  pValues := make([]float64, len(xValues))
  for i := 0; i < len(xValues); i++ {</pre>
     pValues[i] = utils.Rounding(a * math.Pow(math.E, b*xValues[i]))
  return pValues
  fmt.Println()
   if err := utils.Verify(xValues); err != nil {
   sumLnY := utils.SumLnPow(yValues, 1)
   sumXLnY := utils.SumCoupleALnB(xValues, yValues)
  n := float64(len(xValues))
   if utils.CheckNaN(pValues) {
  eValues := utils.Difference(pValues, yValues)
   if utils.CheckNaN(pValues) {
sumXLnY, n)
  fmt.Println("X:", xValues)
  fmt.Println("E:", eValues)
   fmt.Println("Стандартное отклонение:", stDev)
  fmt.Println("Достоверность аппроксимации:", detCoefficient)
   fmt.Println(utils.DeterminationMessage(detCoefficient))
   f := func(x float64) float64 {
      return a * math.Exp(b*x)
```

```
}
graph.Create(path, xValues, yValues, f, "exponential")
fmt.Println("График построен:", path)
return detCoefficient, []float64{a, b}
}
```

#### Линейная функция:

```
func correlationCoefficient(xValues, yValues []float64) float64 {
  averageX := utils.Average(xValues)
  averageY := utils.Average(yValues)
      numerator += (xValues[i] - averageX) * (yValues[i] - averageY)
   for i := 0; i < len(xValues); i++ {</pre>
      sumX += math.Pow(xValues[i]-averageX, 2)
   for i := 0; i < len(xValues); i++ {</pre>
      sumY += math.Pow(yValues[i]-averageY, 2)
   return utils.Rounding(numerator / denominator)
   fmt.Println()
   fmt.Println()
   sumY := utils.SumPow(yValues, 1)
  n := float64(len(xValues))
  pValues := p(a, b, xValues)
   if utils.CheckNaN(pValues)
  eValues := utils.Difference(pValues, yValues)
   if utils.CheckNaN(pValues) {
```

```
}
s := utils.SumPow(eValues, 2)
stDev := utils.StandardDeviation(pValues, yValues)
corrCoefficient := correlationCoefficient(xValues, yValues)
detCoefficient := utils.DeterminationCoefficient(pValues, yValues)

fmt.Printf("EX: %g, EXX: %g, EY: %g, EXY: %g, N: %g \n", sumX, sumXX, sumY, sumXY, n)
//fmt.Println()
fmt.Printf("a: %g, b: %g \n", a, b)
//fmt.Println("X:", xValues)
fmt.Println("Y:", yValues)
fmt.Println("E:", eValues)
fmt.Println("E:", eValues)
//fmt.Println("Geaphapenhoe ofenchehhei", stDev)
fmt.Println("Craндарнное обекснение:", stDev)
fmt.Println("Googhquuyehr коррепяции Пирсона:", corrCoefficient)
fmt.Println("Достоверность аппроксимации:", detCoefficient)
fmt.Println(utils.DeterminationMessage(detCoefficient))

path := "output/linear.png"
f := func(x float64) float64 {
    return a*x + b
}
graph.Create(path, xValues, yValues, f, "linear")
fmt.Println("Tpaфик построен:", path)

return detCoefficient, []float64{a, b}
}
```

#### Логарифмическая функция:

```
func solveSystem(sumLnX, sumLnXLnX, sumY, sumYLnX, n float64) (float64, float64) {
    return utils.Rounding((sumY*sumLnXLnX - sumYLnX*sumLnX) / (n*sumLnXLnX -
    math.Fow(sumLnX, 2))),
    utils.Rounding((n*sumYLnX - sumY*sumLnX) / (n*sumLnXLnX - math.Pow(sumLnX, 2)))
}

func p(a, b float64, xValues []float64) []float64 {
    pValues := make([]float64, len(xValues))
    for i := 0; i < len(xValues); i++ {
        pValues[i] = utils.Rounding(a + b*math.Log(xValues[i]))
    }
    return pValues
}

func LogarithmicFunc(xValues, yValues []float64) (float64, []float64) {
    fmt.Println()
    fmt.Println()
    fmt.Println("Aппроксимация с помощью догарифмической функции:")

if err := utils.Verify(xValues); err != nil {
    fmt.Println(err)
    return 0, []float64{}
}

sumLnX:= utils.SumLnPow(xValues, 1)
    sumLnXLnX := utils.SumPow(yValues, 1)
    sumYInX := utils.SumPow(yValues, 1)
    sumYInX := utils.SumCoupleAlnE(yValues, xValues)
    n := float64(len(xValues))

a, b := solveSystem(sumLnX, sumLnXLnX, sumY, sumYLnX, n)

pValues := p(a, b, xValues)
if utils.CheckNaN(pValues) {
```

```
eValues := utils.Difference(pValues, yValues)
if utils.CheckNaN(pValues) {
stDev := utils.StandardDeviation(pValues, yValues)
detCoefficient := utils.DeterminationCoefficient(pValues, yValues)
fmt.Println("Y:", yValues)
   return a*math.Log(x) + b
graph.Create(path, xValues, yValues, f, "logarithmic")
fmt.Println("График построен:", path)
```

#### Полиномиальная функция 2-й степени:

```
func solveSystem (sumX, sumX2, sumX3, sumX4, sumY, sumXY, sumX2Y, n float64) (float64, float64) {
   // Формирование матрицы коэффициентов системы
   A := [][float64{
        {float64(n), sumX, sumX2},
        {sumX, sumX2, sumX3},
        {sumX2, sumX3, sumX4},
   }

   // Формирование матрицы свободных членов
   B := []float64{sumY, sumXY, sumX2Y}

   // Решение системы уравнений
   coefficients := utils.GaussianElimination(A, B)

   // Возвращение коэффициентов
   return utils.Rounding(coefficients[0]),
        utils.Rounding(coefficients[1]),
        utils.Rounding(coefficients[2])
}

func p(a0, a1, a2 float64, xValues []float64) []float64 {
   pValues := make([]float64, len(xValues))
   for i := 0; i < len(xValues); i++ {
        pValues[i] = utils.Rounding(a0 + a1*xValues[i] + a2*math.Pow(xValues[i], 2))
   }
   return pValues</pre>
```

```
sumX := utils.SumPow(xValues, 1)
sumY := utils.SumPow(yValues, 1)
sumXY := utils.SumCouple(xValues, 1, yValues, 1)
sumX2Y := utils.SumCouple(xValues, 2, yValues, 1)
n := float64(len(xValues))
pValues := p(a0, a1, a2, xValues)
if utils.CheckNaN(pValues) {
eValues := utils.Difference(pValues, yValues)
if utils.CheckNaN(pValues) {
stDev := utils.StandardDeviation(pValues, yValues)
detCoefficient := utils.DeterminationCoefficient(pValues, yValues)
fmt.Println("Y:", yValues)
fmt.Println("P:", pValues)
fmt.Println(utils.DeterminationMessage(detCoefficient))
graph.Create(path, xValues, yValues, f, "p_f_2_d")
fmt.Println("График построен:", path)
```

#### Полиномиальная функция 3-й степени:

```
B := []float64{sumY, sumXY, sumX2Y, sumX3Y}
  return utils.Rounding(coefficients[0]),
      utils.Rounding(coefficients[1]),
     utils.Rounding(coefficients[2]),
     utils.Rounding(coefficients[3])
  pValues := make([]float64, len(xValues))
     pValues[i] = utils.Rounding(a0 + a1*xValues[i] + a2*math.Pow(xValues[i], 2) +
func PolynomialFunction3rdDegree(xValues, yValues []float64) (float64, []float64) {
   sumX := utils.SumPow(xValues, 1)
   sumX3 := utils.SumPow(xValues, 3)
   sumY := utils.SumPow(yValues, 1)
   sumX3Y := utils.SumCouple(xValues, 3, yValues, 1)
   n := float64(len(xValues))
sumX2Y, sumX3Y, n)
   if utils.CheckNaN(pValues) {
  eValues := utils.Difference(pValues, yValues)
   if utils.CheckNaN(pValues) {
  detCoefficient := utils.DeterminationCoefficient(pValues, yValues)
sumX3, sumX4, sumX5, sumX6)
   fmt.Println("Y:", yValues)
```

```
fmt.Println("E:", eValues)
//fmt.Println()
fmt.Println("Мера отклонения:", s)
fmt.Println("Стандартное отклонение:", stDev)
fmt.Println("Достоверность аппроксимации:", detCoefficient)
fmt.Println(utils.DeterminationMessage(detCoefficient))

path := "output/p_f_3_d.png"
f := func(x float64) float64 {
   return a0 + a1*x + a2*x*x + a3*x*x*x
}
graph.Create(path, xValues, yValues, f, "p_f_2_d")
fmt.Println("График построен:", path)

return detCoefficient, []float64{a0, a1, a2, a3}
}
```

#### Степенная функция:

```
pValues[i] = utils.Rounding(a * math.Pow(xValues[i], b))
func PowerFunc(xValues, yValues []float64) (float64, []float64) {
   fmt.Println("Аппроксимация с помощью степенной функции:")
      fmt.Println(err)
  sumLnX := utils.SumLnPow(xValues, 1)
   sumLnY := utils.SumLnPow(yValues, 1)
  n := float64(len(xValues))
   if utils.CheckNaN(pValues) {
   if utils.CheckNaN(pValues)
   s := utils.SumPow(eValues, 2)
   stDev := utils.StandardDeviation(pValues, yValues)
   detCoefficient := utils.DeterminationCoefficient(pValues, yValues)
```

```
fmt.Printf("a: %g, b: %g \n", a, b)
//fmt.Println()
fmt.Println("X:", xValues)
fmt.Println("Y:", yValues)
fmt.Println("E:", pValues)
fmt.Println("E:", eValues)
//fmt.Println("Mepa отклонения:", s)
fmt.Println("Стандартное отклонение:", stDev)
fmt.Println("Достоверность аппроксимации:", detCoefficient)
fmt.Println(utils.DeterminationMessage(detCoefficient))

path := "output/pow.png"
f := func(x float64) float64 {
    return a * math.Pow(x, b)
}
graph.Create(path, xValues, yValues, f, "pow")
fmt.Println("График построен:", path)

return detCoefficient, []float64{a, b}
}
```

### Примеры и результаты работы программы

Пример входных данных: файл с названием input

### содержимое файла input:

X 1.1 2.3 3.7 4.5 5.4 6.8 7.5 Y 3.5 4.1 5.2 6.9 8.3 14.8 21.2

## Работа программы:

Аппроксимация с помощью линейной функции:

ΣΧ: 31.3, ΣΧΧ: 172.09, ΣΥ: 64, ΣΧΥ: 368.03, Ν: 7

a: 2.5474, b: -2.2476

X: [1.1 2.3 3.7 4.5 5.4 6.8 7.5]

Y: [3.5 4.1 5.2 6.9 8.3 14.8 21.2]

P: [0.5545 3.6114 7.1778 9.2157 11.5084 15.0747 16.8579]

E: [-2.9455 -0.4886 1.9778 2.3157 3.2084 0.2747 -4.3421]

Мера отклонения: 47.412

Стандартное отклонение: 2.602525767678116

Коэффициент корреляции Пирсона: 0.9026

Достоверность аппроксимации: 0.8147514578521735

Удовлетворительная точность аппроксимации

График построен: output/linear.png

Аппроксимация с помощью полиномиальной функции 2-й степени:

ΣΧ: 31.3, ΣΧ2: 172.09, ΣΧ3: 1049.047, ΣΧ4: 6779.4325

ΣΥ: 64, ΣΧΥ: 368.03, ΣΧ2Υ: 2355.717, Ν: 7

a0: 6.3654, a1: -2.6867, a2: 0.6016

X: [1.1 2.3 3.7 4.5 5.4 6.8 7.5]

Y: [3.5 4.1 5.2 6.9 8.3 14.8 21.2]

P: [4.138 3.3685 4.6605 6.4577 9.3999 15.9138 20.0552]

E: [0.638 -0.7315 -0.5395 -0.4423 1.0999 1.1138 -1.1448]

Мера отклонения: 5.1897

Стандартное отклонение: 0.8610395112885354

Достоверность аппроксимации: 0.9797226650910713

Высокая точность аппроксимации

График построен: output/p\_f\_2\_d.png

Аппроксимация с помощью полиномиальной функции 3-й степени:

 $\Sigma X$ : 31.3,  $\Sigma X$ 2: 172.09,  $\Sigma X$ 3: 1049.047,  $\Sigma X$ 4: 6779.4325,  $\Sigma X$ 5:

45466.1494, ΣX6: 312660.209

ΣΥ: 64, ΣΧΥ: 368.03, ΣΧ2Υ: 2355.717, ΣΧ3Υ: 15850.9961, Ν: 7

a0: 0.7752, a1: 3.3245, a2: -1.0398, a3: 0.1272

X: [1.1 2.3 3.7 4.5 5.4 6.8 7.5]

Y: [3.5 4.1 5.2 6.9 8.3 14.8 21.2]

P: [3.3433 4.4687 5.284 6.2706 8.4364 15.2972 20.8827]

E: [-0.1567 0.3687 0.084 -0.6294 0.1364 0.4972 -0.3173]

Мера отклонения: 0.9302

Стандартное отклонение: 0.3645323873520313

Достоверность аппроксимации: 0.9963655651235488

Высокая точность аппроксимации

График построен: output/p f 3 d.png

Аппроксимация с помощью экспоненциальной функции:

 $\Sigma X$ : 31.3,  $\Sigma X$ 2: 172.09,  $\Sigma Ln(Y)$ : 14.108813856646814,  $\Sigma X Ln(Y)$ :

72.07144604352129, N: 7

a: 2.1497, b: 0.2796

X: [1.1 2.3 3.7 4.5 5.4 6.8 7.5]

Y: [3.5 4.1 5.2 6.9 8.3 14.8 21.2]

P: [2.9238 4.0894 6.0487 7.565 9.7296 14.3911 17.5022]

E: [-0.5762 -0.0106 0.8487 0.665 1.4296 -0.4089 -3.6978]

Мера отклонения: 17.3793

Стандартное отклонение: 1.5756774370772357

Достоверность аппроксимации: 0.9322112798400866

Удовлетворительная точность аппроксимации

График построен: output/exponential.png

Аппроксимация с помощью логарифмической функции:

 $\Sigma Ln(X)$ : 9.358854105460436,  $\Sigma Ln(X)Ln(X)$ : 15.255173133797939,  $\Sigma Y$ : 64,

ΣYLn(X): 106.0134877437097, N: 7

a: -0.8248, b: 7.4553

X: [1.1 2.3 3.7 4.5 5.4 6.8 7.5]

Y: [3.5 4.1 5.2 6.9 8.3 14.8 21.2]

P: [-0.1142 5.3848 8.9292 10.3885 11.7478 13.4664 14.1969]

E: [-3.6142 1.2848 3.7292 3.4885 3.4478 -1.3336 -7.0031]

Мера отклонения: 103.4989

Стандартное отклонение: 3.8451999944271895

Достоверность аппроксимации: 0.5956079691919786

Низкая точность аппроксимации

График построен: output/logarithmic.png

Аппроксимация с помощью степенной функции:

ΣLn(X): 9.358854105460436, ΣLn(Y): 14.108813856646814, ΣLn(XY):

21.24453593693386, ΣLn(XX): 15.255173133797939, N: 7

a: 2.3506, b: 0.8683

X: [1.1 2.3 3.7 4.5 5.4 6.8 7.5]

Y: [3.5 4.1 5.2 6.9 8.3 14.8 21.2]

P: [2.5534 4.8447 7.3206 8.6769 10.1652 12.4178 13.5206]

E: [-0.9466 0.7447 2.1206 1.7769 1.8652 -2.3822 -7.6794]

Мера отклонения: 77.232

Стандартное отклонение: 3.3216170730534245

Достоверность аппроксимации: 0.7016123597739155

Низкая точность аппроксимации График построен: output/pow.png

\_\_\_

Наилучшая аппроксимирующая функция:

Полиномиальная функция 3-й степени: 0.7752 + 3.3245\*х +

 $-1.0398*x^2 + 0.1272*x^3$ 

Достоверность аппроксимации: 0.9963655651235488

## Выводы

В результате выполнения данной лабораторной работы были изучены методы для нахождения аппроксимирующих функций, приближающим функцию, заданную множеством её точек.