



УНИВЕРСИТЕТ ИТМО

**Системное и прикладное программное обеспечение.
Программная инженерия.**

Лабораторная работа №4.

Дисциплина: Вычислительная математика.

Преподаватель: Малышева Татьяна Алексеевна.

Выполнил: Бусыгин Иван.

Группа: Р3212.

Вариант: 6.

Цель работы.

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

Вычисления вручную.

Аппроксимация функции $y(x) = \frac{2x}{x^4 + 2}$ строится по десяти точкам:

$$\begin{aligned}x_1 = 0 \quad y_1 &= \frac{2x_1}{x_1^4 + 2} = \frac{2 \cdot 0}{0^4 + 2} = 0 \\x_2 = 0,2 \quad y_2 &= \frac{2x_2}{x_2^4 + 2} = \frac{2 \cdot 0,2}{0,2^4 + 2} = \frac{250}{1251} \approx 0,19984013 \\x_3 = 0,4 \quad y_3 &= \frac{2x_3}{x_3^4 + 2} = \frac{2 \cdot 0,4}{0,4^4 + 2} = \frac{250}{633} \approx 0,39494471 \\x_4 = 0,6 \quad y_4 &= \frac{2x_4}{x_4^4 + 2} = \frac{2 \cdot 0,6}{0,6^4 + 2} = \frac{750}{1331} \approx 0,56348610 \\x_5 = 0,8 \quad y_5 &= \frac{2x_5}{x_5^4 + 2} = \frac{2 \cdot 0,8}{0,8^4 + 2} = \frac{500}{753} \approx 0,66401062 \\x_6 = 1 \quad y_6 &= \frac{2x_6}{x_6^4 + 2} = \frac{2 \cdot 1}{1^4 + 2} = \frac{2}{3} \approx 0,66666667 \\x_7 = 1,2 \quad y_7 &= \frac{2x_7}{x_7^4 + 2} = \frac{2 \cdot 1,2}{1,2^4 + 2} = \frac{750}{1273} \approx 0,58915947 \\x_8 = 1,4 \quad y_8 &= \frac{2x_8}{x_8^4 + 2} = \frac{2 \cdot 1,4}{1,4^4 + 2} = \frac{1750}{3651} \approx 0,47932073 \\x_9 = 1,6 \quad y_9 &= \frac{2x_9}{x_9^4 + 2} = \frac{2 \cdot 1,6}{1,6^4 + 2} = \frac{1000}{2673} \approx 0,37411149 \\x_{10} = 1,8 \quad y_{10} &= \frac{2x_{10}}{x_{10}^4 + 2} = \frac{2 \cdot 1,8}{1,8^4 + 2} = \frac{2250}{7811} \approx 0,28805531 \\x_{11} = 2 \quad y_{11} &= \frac{2x_{11}}{x_{11}^4 + 2} = \frac{2 \cdot 2}{2^4 + 2} = \frac{2}{9} \approx 0,22222222\end{aligned}$$

Аппроксимация линейной функцией: $\varphi_1(x) = ax + b$

$$SX = \sum_{i=1}^n x_i = 0 + 0,2 + \dots + 2 = 11$$

$$SXX = \sum_{i=1}^n x_i^2 = 0 + 0,2^2 + \dots + 2^2 = 15,4$$

$$SY = \sum_{i=1}^n y_i \approx 0 + 0,19984 + 0,19747 + \dots + 0,22222 = 4,4418174$$

$$SXY = \sum_{i=1}^n x_i y_i = 0 + 0,2 \cdot 0,19984 + \dots + 2 \cdot 0,22222 \approx 4,6734755$$

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

$$\Delta = SX^2 - SXX \cdot n = 11^2 - 15,4 \cdot 11 = -48,4$$

$$\Delta_a = SX \cdot SY - SXY \cdot n \approx 11 \cdot 4,4418174 - 4,6734755 \cdot 11 = -2,5482391$$

$$\Delta_b = SX \cdot SXY - SXX \cdot SY \approx 11 \cdot 4,6734755 - 15,4 \cdot 4,4418174 = -16,9957575$$

$$a = \frac{\Delta_a}{\Delta} \approx \frac{2,5482391}{48,4} \approx 0,0526496 \quad b = \frac{\Delta_b}{\Delta} \approx \frac{16,9957575}{48,4} \approx 0,3511520$$

$$\varphi_1(x) = 0,0526496x + 0,3511520$$

$$\delta_1 = \sqrt{\frac{\sum_{i=1}^n (\varphi_1(x_i) - y_i)^2}{n}} = \sqrt{\frac{0,3554^2 + \dots + \left(0,07403 \cdot 2 + 0,3554 - \frac{2}{9}\right)^2}{11}} \approx 0,20048$$

Аппроксимация квадратичной функцией: $\varphi_2(x) = ax^2 + bx + c$

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

$$\sum_{i=1}^n x_i = 11 \quad \sum_{i=1}^n x_i^2 = 15,4 \quad \sum_{i=1}^n y_i \approx 4,4418174 \quad \sum_{i=1}^n x_i y_i \approx 4,6734755$$

$$\sum_{i=1}^n x_i^3 = 0 + 0,2^3 + \dots + 2^3 = 24,2$$

$$\sum_{i=1}^n x_i^4 = 0 + 0,2^4 + \dots + 2^4 = 40,5328$$

$$\sum_{i=1}^n x_i^2 y_i \approx 0,2^2 \cdot 0,19984 + \dots + 2^2 \cdot \frac{2}{9} \approx 5,9334450$$

$$\begin{cases} 15,4a + 11b + 11c = 4,4418175 \\ 24,2a + 15,4b + 11c = 4,6734755 \\ 40,5328a + 24,2b + 15,4c = 5,9334450 \end{cases}$$

$$\Delta \approx \begin{vmatrix} 15,4 & 11 & 11 \\ 24,2 & 15,4 & 11 \\ 40,5328 & 24,2 & 15,4 \end{vmatrix} \approx -66,44352$$

$$\Delta_a \approx \begin{vmatrix} 4,441818 & 11 & 11 \\ 4,673476 & 15,4 & 11 \\ 5,933445 & 24,2 & 15,4 \end{vmatrix} \approx 36,223344$$

$$a = \frac{\Delta_a}{\Delta} \approx \frac{36,223344}{-66,44352} \approx -0,545175$$

$$\Delta_b \approx \begin{vmatrix} 15,4 & 4,441818 & 11 \\ 24,2 & 4,673476 & 11 \\ 40,5328 & 5,933445 & 15,4 \end{vmatrix} \approx -75,944909$$

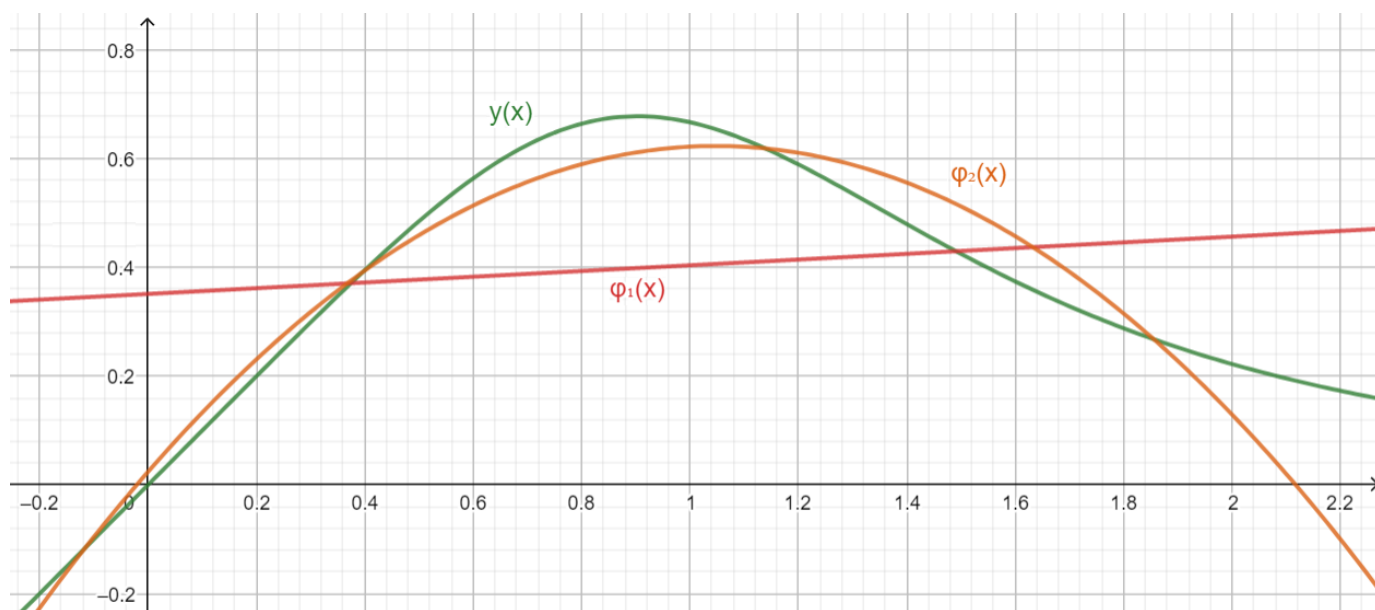
$$b = \frac{\Delta_b}{\Delta} \approx \frac{-75,944909}{-66,44352} \approx 1,142999$$

$$\Delta_c \approx \begin{vmatrix} 15,4 & 11 & 4,441818 \\ 24,2 & 15,4 & 4,673476 \\ 40,5328 & 24,2 & 5,933445 \end{vmatrix} \approx -1,597775$$

$$c = \frac{\Delta_c}{\Delta} \approx \frac{-1,597775}{-66,44352} \approx 0,024047$$

$$\varphi_2(x) = -0,545175x^2 + 1,142999x + 0,024047$$

$$\begin{aligned} \delta_2 &= \sqrt{\frac{\sum_{i=1}^n (\varphi_2(x_i) - y_i)^2}{n}} = \\ &= \sqrt{\frac{0,024047^2 + \dots + \left(-0,545175 \cdot 2^2 + 1,142999 \cdot 2 + 0,024047 - \frac{2}{9}\right)^2}{11}} \approx 0,05571 \end{aligned}$$



Как и ожидалось, $\delta_1 > \delta_2$. А значит квадратичная аппроксимация точнее.

Программная реализация.

```
X = np.array(X)
Y = np.array(Y)
n = len(X)

if n < 3:
    print('Ошибка! Вы задали слишком мало точек. Ожидались данные о хотя бы трёх точках.')
    finish()

if np.any(X <= 0):
    print('Ошибка! Значения x должны быть положительными.')
    finish()

if np.any(Y <= 0):
    print('Ошибка! Значения y должны быть положительными.')
    finish()

SX = np.array([n, X.sum()])
Xi = X.copy()
for i in range(2, 7):
    Xi *= X
    SX = np.append(SX, Xi.sum())

SXY = [Y.sum()]
XYi = Y.copy()
for i in range(1, 4):
    XYi *= X
    SXY.append(XYi.sum())

useFile = input("Желаете ли вы использовать файл для вывода данных? Если да, введите 'y': ")
if useFile == 'y':
    path = input('Введите путь к файлу: ')
    output = open(path, 'w', encoding = 'utf-8')
else:
    output = sys.stdout
    print()

def polynomialApproximation(n, SX, SXY):
    A = np.fromfunction(lambda i, j: SX[(n - j + i).astype(int)], (n + 1, n + 1))
    d = np.array([SXY[i] for i in range(n + 1)])
    return [e for e in np.linalg.solve(A, d)]

def deviation(phi, X, Y):
    D = np.array([phi(x) for x in X]) - Y
    return ((D * D).sum() / n)**0.5

def format1(x):
    return str(round(x, 4))

def format2(x):
```

```

x = round(x, 4)
return '+' + str(x) if x >= 0 else '-' + str(-x)

# Линейная аппроксимация
(a1, b1) = polynomialApproximation(1, SX, SXY)
φ1 = lambda x: a1 * x + b1
δ1 = deviation(φ1, X, Y)
label1 = 'φ1(x) = ' + format1(a1) + ' · x ' + format2(b1)

normX = X - X.sum() / n
normY = Y - Y.sum() / n
r = (normX * normY).sum() / ((normX * normX).sum() * (normY *
normY).sum())**0.5

print('Линейная аппроксимация:', file = output)
print(' ' + label1, file = output)
print(' δ1 =', δ1, file = output)
print(' r =', r, file = output)

best_φ_label = label1
best_φ = φ1
min_δ = δ1

# Квадратичная аппроксимация
(a2, b2, c2) = polynomialApproximation(2, SX, SXY)
φ2 = lambda x: a2 * x**2 + b2 * x + c2
δ2 = deviation(φ2, X, Y)
label2 = 'φ2(x) = ' + format1(a2) + ' · x2 ' + format2(b2) + ' · x ' +
format2(c2)

print('\nКвадратичная аппроксимация:', file = output)
print(' ' + label2, file = output)
print(' δ2 =', δ2, file = output)

if δ2 < min_δ:
    best_φ_label = label2
    best_φ = φ2
    min_δ = δ2

# Кубическая аппроксимация
(a3, b3, c3, d3) = polynomialApproximation(3, SX, SXY)
φ3 = lambda x: a3 * x**3 + b3 * x**2 + c3 * x + d3
δ3 = deviation(φ3, X, Y)
label3 = 'φ3(x) = ' + format1(a3) + ' · x3 ' + format2(b3) + ' · x2 ' +
format2(c3) + ' · x ' + format2(d3)

print('\nКубическая аппроксимация:', file = output)
print(' ' + label3, file = output)
print(' δ3 =', δ3, file = output)

if δ3 < min_δ:
    best_φ_label = label3
    best_φ = φ3
    min_δ = δ3

# Аппроксимация степенной функцией

```

```

lnX = np.log(X)
lnY = np.log(Y)
SlnX = np.array([n, lnX.sum(), (lnX * lnX).sum()])
SlnXlnY = [lnY.sum(), (lnX * lnY).sum()]

(a4, b4) = polynomialApproximation(1, SlnX, SlnXlnY)
(a4, b4) = (np.exp(b4), a4)
φ4 = lambda x: a4 * x**b4
δ4 = deviation(φ4, X, Y)
label4 = 'φ4(x) = ' + format1(a4) + ' · x^(' + format1(b4) + ')'

print('\nАппроксимация степенной функцией:', file = output)
print(' ' + label4, file = output)
print(' δ4 =', δ4, file = output)

if δ4 < min_δ:
    best_φ_label = label4
    best_φ = φ4
    min_δ = δ4

# Аппроксимация показательной функцией
SXlnY = [lnY.sum(), (X * lnY).sum()]

(a5, b5) = polynomialApproximation(1, SX, SXlnY)
(a5, b5) = (np.exp(b5), a5)
φ5 = lambda x: a5 * np.exp(b5 * x)
δ5 = deviation(φ5, X, Y)
label5 = 'φ5(x) = ' + format1(a5) + ' · exp(' + format1(b5) + ' · x)'

print('\nАппроксимация показательной функцией:', file = output)
print(' ' + label5, file = output)
print(' δ5 =', δ5, file = output)

if δ5 < min_δ:
    best_φ_label = label5
    best_φ = φ5
    min_δ = δ5

# Аппроксимация логарифмической функцией
SlnXY = [Y.sum(), (lnX * Y).sum()]

(a6, b6) = polynomialApproximation(1, SlnX, SlnXY)
φ6 = lambda x: a6 * np.log(x) + b6
δ6 = deviation(φ6, X, Y)
label6 = 'φ6(x) = ' + format1(a6) + 'ln(x) ' + format2(b6)

print('\nАппроксимация логарифмической функцией:', file = output)
print(' ' + label6, file = output)
print(' δ6 =', δ6, file = output)

if δ6 < min_δ:
    best_φ_label = label6
    best_φ = φ6

```

Пример работы программы.

Желаете ли вы использовать файл с входными данными? Если да, введите 'y': y
Введите путь к файлу: data.txt
Желаете ли вы использовать файл для вывода данных? Если да, введите 'y':

Линейная аппроксимация:

$$\varphi_1(x) = 0.0427 \cdot x + 1.3339$$

$$\delta_1 = 0.19134246568663293$$

$$r = 0.13390265196904452$$

Квадратичная аппроксимация:

$$\varphi_2(x) = -0.5626 \cdot x^2 + 2.2929 \cdot x - 0.7101$$

$$\delta_2 = 0.05296390421642438$$

Кубическая аппроксимация:

$$\varphi_3(x) = 0.2442 \cdot x^3 - 2.0281 \cdot x^2 + 5.0632 \cdot x - 2.3427$$

$$\delta_3 = 0.03217696032045039$$

Аппроксимация степенной функцией:

$$\varphi_4(x) = 1.2877 \cdot x^{(0.1361)}$$

$$\delta_4 = 0.18755645323068276$$

Аппроксимация показательной функцией:

$$\varphi_5(x) = 1.2968 \cdot \exp(0.0402 \cdot x)$$

$$\delta_5 = 0.1923505580484659$$

Аппроксимация логарифмической функцией:

$$\varphi_6(x) = 0.1625 \ln(x) + 1.3148$$

$$\delta_6 = 0.18571146214752174$$

Программа завершила работу.

Вывод.

Узнал изнутри, как работает расчёт аппроксимирующей функции того или иного вида.