

Московский авиационный институт  
(национальный исследовательский университет)

Факультет информационных технологий и прикладной  
математики

Кафедра вычислительной математики и программирования

Лабораторная работа №3  
Задание №3 по курсу «Численные методы»  
Вариант №12

Студент: С. М. Власова  
Преподаватель: И. Э. Иванов  
Группа: М8О-306Б  
Дата:  
Оценка:  
Подпись:

Москва, 2020

### Задание №3.3

Для таблично заданной функции путем решения нормальной системы МНК найти приближающие многочлены а) 1-ой и б) 2-ой степени. Для каждого из приближающих многочленов вычислить сумму квадратов ошибок. Построить графики приближаемой функции и приближающих многочленов.

**Вариант: 12**

$i$	0	1	2	3	4	5
$x_i$	-1.0	0.0	1.0	2.0	3.0	4.0
$y_i$	-1.8415	0.0	1.8415	2.9093	3.1411	3.2432

# 1 Описание метода решения

## МЕТОД НАИМЕНЬШИХ КВАДРАТОВ

Пусть задана таблично в узлах  $x_j$  функция  $y_j = f(x_j)$ ,  $j = 0, 1, \dots, N$ . При этом значения функции  $y_j$  определены с некоторой погрешностью, также из физических соображений известен вид функции, которой должны приближенно удовлетворять табличные точки, например: многочлен степени  $n$ , у которого неизвестны коэффициенты  $a_i$ ,  $F_n(x) = \sum_{i=0}^n a_i x^i$ . Неизвестные коэффициенты будем находить из условия минимума **квадратичного отклонения** многочлена от таблично заданной функции.

$$\Phi = \sum_{j=0}^N [F_n(x_j) - y_j]^2.$$

Минимума можно добиться только за счет изменения коэффициентов многочлена  $F_n(x)$ . Необходимые условия экстремума имеют вид

$$\frac{\partial \Phi}{\partial a_k} = 2 \cdot \sum_{j=0}^N \left[ \sum_{i=0}^n a_i x_j^i - y_j \right] x_j^k = 0, \quad k = 0, 1, \dots, n.$$

Эту систему для удобства преобразуют к следующему виду:

$$\sum_{i=0}^n a_i \sum_{j=0}^N x_j^{k+i} = \sum_{j=0}^N y_j x_j^k, \quad k = 0, 1, \dots, n.$$

Система в таком виде называется **нормальной системой метода наименьших квадратов (МНК)**, представляет собой систему линейных алгебраических уравнений относительно коэффициентов  $a_i$ . Решив систему, построим многочлен  $F_n(x)$ , приближающий функцию  $f(x)$  и минимизирующий квадратичное отклонение.

Необходимо отметить, что нормальная система МНК с увеличением степени  $n$  приближающего многочлена становится плохо обусловленной и решение её связано с большой потерей точности. Поэтому при использовании метода наименьших квадратов, как правило, используют *приближающий многочлен не выше третьей степени*.

## 2 Моя задача

Для таблично заданной функции

$i$	0	1	2	3	4	5
$x_i$	-1.0	0.0	1.0	2.0	3.0	4.0
$y_i$	-1.8415	0.0	1.8415	2.9093	3.1411	3.2432

путем решения нормальной системы МНК найти приближающие многочлены а) 1-ой и б) 2-ой степени. Для каждого из приближающих многочленов вычислить сумму квадратов ошибок. Построить графики приближаемой функции и приближающих многочленов.

**Решение:**

Найдем приближающий многочлен первой степени  $F_1(x) = a_0 + a_1x$ . Для нахождения неизвестных коэффициентов  $a_0, a_1$  запишем нормальную систему МНК:

$$a_0(N+1) + a_1 \sum_{j=0}^N x_j = \sum_{j=0}^N y_j$$

$$a_0 \sum_{j=0}^N x_j + a_1 \sum_{j=0}^N x_j^2 = \sum_{j=0}^N y_j x_j$$

Мы имеем  $N = 5$ ,  $x_i, y_i$ ,  $i = 0, \dots, 5$  приведены в таблице. Тогда нормальная система НМК может быть записана следующим образом:

$$\begin{cases} 6a_0 + 9a_1 = 9.2936 \\ 9a_0 + 31a_1 = 31.8977 \end{cases}$$

Решение СЛАУ относительно  $a_i$ :

$$a_0 = 0.00973619, \quad a_1 = 1.02613.$$

Приближающий многочлен первой степени:

$$F_1(x) = 0.00973619 + 1.02613x$$

Найдем приближающий многочлен второй степени  $F_2(x) = a_0 + a_1x + a_2x^2$ . Для нахождения неизвестных коэффициентов  $a_0, a_1, a_2$  запишем нормальную систему МНК:

$$a_0(N+1) + a_1 \sum_{j=0}^N x_j + a_2 \sum_{j=0}^N x_j^2 = \sum_{j=0}^N y_j$$

$$a_0 \sum_{j=0}^N x_j + a_1 \sum_{j=0}^N x_j^2 + a_2 \sum_{j=0}^N x_j^3 = \sum_{j=0}^N y_j x_j$$

$$a_0 \sum_{j=0}^N x_j^2 + a_1 \sum_{j=0}^N x_j^3 + a_2 \sum_{j=0}^N x_j^4 = \sum_{j=0}^N y_j x_j^2$$

Мы имеем  $N = 5$ ,  $x_i, y_i$ ,  $i = 0, \dots, 5$  приведены в таблице. Подставим числовые значения в СЛАУ:

$$\begin{cases} 6a_0 + 9a_1 + 31a_2 = 9.2936 \\ 9a_0 + 31a_1 + 99a_2 = 31.8977 \\ 31a_0 + 99a_1 + 355a_2 = 91.7983 \end{cases}$$

Решение СЛАУ относительно  $a_i$  :

$$a_0 = 0.189924, \quad a_1 = 1.83698, \quad a_2 = -0.270282.$$

Приближающий многочлен второй степени:

$$F_2(x) = 0.189924 + 1.83698x - 0.270282x^2.$$

### 3 Протокол

Входные данные я храню в файле *test3.3.t*: первая строка — число интерполяционных узлов, вторая строка — их значения, третья строка — значения функции в этих узлах.

Выходные данные я вывожу на экран.

Скриншот консоли:

```
(base) vlasochka@vlasochka-VPCSB11FX:~/Документы/ЧМ/Lab3$ g++ 3.3.cpp -o 3.3
(base) vlasochka@vlasochka-VPCSB11FX:~/Документы/ЧМ/Lab3$ cat test3.3.t
6
-1.0 0.0 1.0 2.0 3.0 4.0
-1.8415 0.0 1.8415 2.9093 3.1411 3.2432

(base) vlasochka@vlasochka-VPCSB11FX:~/Документы/ЧМ/Lab3$ ./3.3 < test3.3.t
Приближающий многочлен 1-й степени F1(x) = 0.00973619 + 1.02613x
F1(x_1) = -1.0164
F1(x_2) = 0.00973619
F1(x_3) = 1.03587
F1(x_4) = 2.062
F1(x_5) = 3.08813
F1(x_6) = 4.11426
Сумма квадратов ошибок Φ = 2.80941
Приближающий многочлен 2-й степени F2(x) = 0.189924 + 1.83698x - 0.270282x^2
F2(x_1) = -1.91734
F2(x_2) = 0.189924
F2(x_3) = 1.75662
F2(x_4) = 2.78275
F2(x_5) = 3.26832
F2(x_6) = 3.21332
Сумма квадратов ошибок Φ = 0.0821187
(base) vlasochka@vlasochka-VPCSB11FX:~/Документы/ЧМ/Lab3$
```

Приближающий многочлен 1-й степени

$$F_1(x) = 0.00973619 + 1.02613x$$

$i$	0	1	2	3	4	5
$x_i$	-1.0	0.0	1.0	2.0	3.0	4.0
$F_1(x_i)$	-1.0164	0.00973619	1.03587	2.062	3.08813	4.11426

Сумма квадратов ошибок

$$\Phi = 2.80941$$

Приближающий многочлен 2-й степени

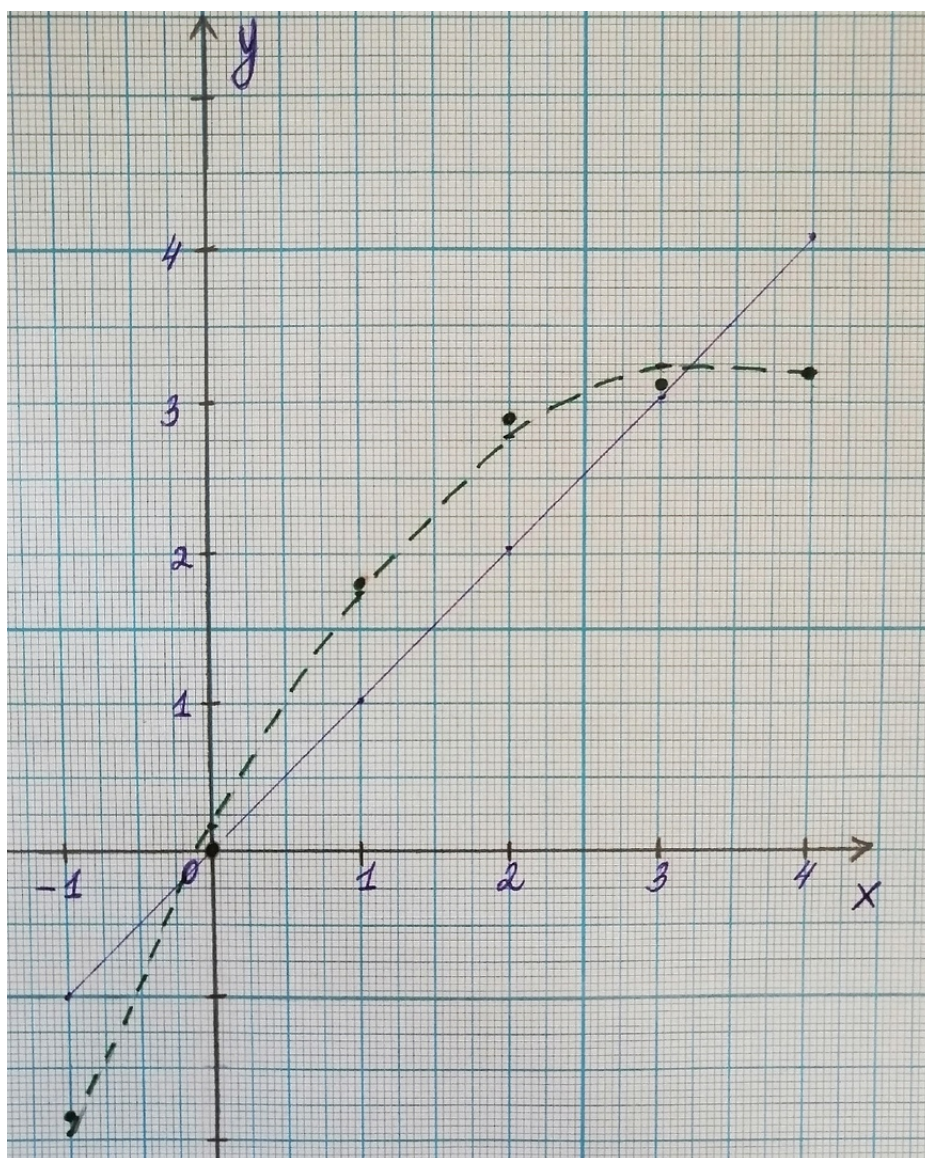
$$F_2(x) = 0.189924 + 1.83698x - 0.270282x^2$$

$i$	0	1	2	3	4	5
$x_i$	-1.0	0.0	1.0	2.0	3.0	4.0
$F_2(x_i)$	-1.91734	0.189924	1.75662	2.78275	3.26832	3.21332

Сумма квадратов ошибок

$$\Phi = 0.0821187$$

На рисунке ниже точками обозначены табличные данные, сплошной линией — приближающий многочлен первой степени, пунктирной — приближающий многочлен второй степени.



## 4 Исходный код

Листинг 1: МНК

```
1 #include <vector>
2 #include <math.h>
3 #include <iostream>
4
5 void PrintF1(std::vector<double>& F1)
6 {
7     std::cout << "Approximating polynomial of the 1st degree F1(x) = ";
8     if(F1[0] != 0)
9         std::cout << F1[0];
10
11     if(F1[1] < 0)
12         std::cout << " - " << -F1[1] << "x" << std::endl;
13     else if(F1[1] > 0)
14         std::cout << " + " << F1[1] << "x" << std::endl;
15     else std::cout << std::endl;
16 }
17
18 void PrintF2(std::vector<double>& F2)
19 {
20     std::cout << "Approximating polynomial of the 2nd degree F2(x) = ";
21     if(F2[0] != 0)
22         std::cout << F2[0];
23     if(F2[1] < 0)
24         std::cout << " - " << -F2[1] << "x";
25     else if(F2[1] > 0)
26         std::cout << " + " << F2[1] << "x";
27
28     if(F2[2] < 0)
29         std::cout << " - " << -F2[2] << "x^2" << std::endl;
30     else if(F2[2] > 0)
31         std::cout << " + " << F2[2] << "x^2" << std::endl;
32     else std::cout << std::endl;
33 }
34
35 void Swap(std::vector<std::vector<double>>& Matrix, int i, int k)
36 {
37     std::vector<double> H = Matrix[i];
38     Matrix[i] = Matrix[k];
39     Matrix[k] = H;
```



```

40 }
41
42 void Back(std::vector<std::vector<double>>& Matrix, std::vector<double>& x, int n)
43 {
44     double sum = 0;
45     int j = 0;
46     for( int i = n - 1; i >= 0; i--)
47     {
48         j = i + 1;
49         while(j < n){
50             sum += x[j] * Matrix[i][j];
51             j++;
52         }
53         x[i] = ( Matrix[i][n] - sum) / Matrix[i][i];
54         sum = 0;
55     }
56 }
57
58 void Straight(std::vector<std::vector<double>>& Matrix, int n)
59 {
60     int k = 0;
61     double Kaf = 0;
62     for( int i = 0; i < n - 1; i++)
63     {
64         k = i;
65         while( Matrix[k][i] == 0 )
66             k++;
67         Swap(Matrix, i, k);
68         for( int j = i + 1; j < n; j++)
69         {
70             Kaf = Matrix[j][i] / Matrix[i][i];
71             for( int h = i; h <= n; h++)
72                 Matrix[j][h] -= Kaf * Matrix[i][h];
73         }
74     }
75 }
76
77 int main()
78 {
79     int n;
80     double mistake = 0;
81     std::cin >> n;
82     std::vector<double> x(n);
83     std::vector<double> y(n);

```

```

84 std::vector<double> F1(2, 0);
85 std::vector<double> F2(3, 0);
86 std::vector<std::vector<double>> A1(2, std::vector<double> (3, 0));
87 std::vector<std::vector<double>> A2(3, std::vector<double> (4, 0));
88
89 A1[0][0] = n;
90 A2[0][0] = n;
91
92 for(int i = 0; i < n; i++)
93 {
94     std::cin >> x[i];
95     A1[0][1] += x[i];
96     A1[1][1] += pow(x[i], 2);
97     A2[1][2] += pow(x[i], 3);
98     A2[2][2] += pow(x[i], 4);
99 }
100 A1[1][0] = A1[0][1];
101 A2[0][1] = A1[0][1];
102 A2[1][0] = A2[0][1];
103 A2[0][2] = A1[1][1];
104 A2[1][1] = A2[0][2];
105 A2[2][0] = A2[0][2];
106 A2[2][1] = A2[1][2];
107
108 for(int i = 0; i < n; i++)
109 {
110     std::cin >> y[i];
111     A1[0][2] += y[i];
112 }
113 A2[0][3] = A1[0][2];
114 for(int i = 0; i < n; i++)
115 {
116     A1[1][2] += x[i]*y[i];
117     A2[2][3] += y[i]*pow(x[i], 2);
118 }
119 A2[1][3] = A1[1][2];
120 Straight(A1, 2);
121 Back(A1, F1, 2);
122 PrintF1(F1);
123
124 for(int i = 0; i < n; i++)
125     std::cout << "F1(x_" << i + 1 << ") = " << F1[0] + F1[1]*x[i] << std::endl;
126
127 for(int i = 0; i < n; i++)

```

```

128         mistake += pow(F1[0] + F1[1]*x[i] - y[i], 2);
129         std::cout << "Sum of error squares = " << mistake << std::endl;
130         mistake = 0;
131
132         Straight(A2, 3);
133         Back(A2, F2, 3);
134         PrintF2(F2);
135
136         for(int i = 0; i < n; i++)
137             std::cout << "F2(x_" << i + 1 << ") = " << F2[0] + F2[1]*x[i] + F2[2]*pow(x[i], 2)
138                 << std::endl;
139
140         for(int i = 0; i < n; i++)
141             mistake += pow(F2[0] + F2[1]*x[i] + F2[2]*pow(x[i], 2) - y[i], 2);
142         std::cout << "Sum of error squares = " << mistake << std::endl;
143
144         return 0;
145     }

```

## 5 Выводы

Выполнив третье задание третьей лабораторной работы, я изучила метод наименьших квадратов, который позволяет интерполировать таблично заданную функцию, значения которой определены с некоторой погрешностью, так же известен вид функции — многочлен некоторой степени  $n$ . Неизвестные коэффициенты функции ищутся из условия минимума квадратичного отклонения многочлена от таблично заданной функции. Таким образом, для определения коэффициентов приближающего многочлена решается нормальная система МНК — система линейных алгебраических уравнений. Система с увеличением степени  $n$  приближающего многочлена становится плохо обусловленной, и решение её связано с большой потерей точности. Поэтому при использовании метода наименьших квадратов, как правило, используют приближающий многочлен не выше третьей степени.