Министерство образования Республики Беларусь Учреждение образования "БЕЛОРУССКИЙ ГОСУДАРСТВЕННЫЙ УНИВЕРСИТЕТ ИНФОРМАТИКИ И РАДИОЭЛЕКТРОНИКИ"

Факультет компьютерных систем и сетей Кафедра информатики Дисциплина: Методы численного анализа

ОТЧЁТ

к лабораторной работе 6 на тему

Интерполяционные многочлены

Выполнил: студент группы 053502 Герчик Артём Вадимович

Проверил: Анисимов Владимир Яковлевич

Оглавление

Цели выполнения задания	3
Краткие теоретические сведения	4
Программная реализация	11
Полученные результаты	16
Выводы	19

Цели выполнения задания

1) Изучить интерполяцию функций с помощью интерполяционных многочленов Лагранжа и Ньютона

Краткие теоретические сведения

АППРОКСИМАЦИЯ И ИНТЕРПОЛЯЦИЯ ФУНКЦИЙ

Из математического анализа известно, что в окрестности точки x_0 любую n раз непрерывно дифференцируемую функцию можно аппроксимировать (приблизить) ее многочленом Тейлора:

$$P_n(x) = \sum_{k=0}^n \frac{f^{(k)}(x_0)(x - x_0)^k}{k!},$$

причем

Очевидно, такая аппроксимация во многих отношениях является очень хорошей, но она имеет локальный характер, т.е. хорошо аппроксимирует функцию только вблизи точки x_{θ} . Это главный недостаток аппроксимации с помощью многочлена Тейлора.

Если речь идет об аппроксимации функции на отрезке, применяются другие методы.

Пусть $f(x) \in C[a,b]$ — непрерывная функция. Рассмотрим задачу аппроксимации (приближения) ее более простой функцией (обычно многочленом).

Известно из математического анализа, что в силу теоремы Вейерштрасса, любую функцию можно с какой угодно точностью приблизить многочленом по норме $||f(x)|| = \max_{a \le x \le b} |f(x)|$ пространства C[a, b], т.

е. в смысле равномерной сходимости. Но существуют и другие нормы:

$$||f(x)|| = \int_{a}^{b} |f(x)| dx$$
 или $||f(x)|| = \sqrt{\int_{b}^{a} |f(x)|^{2} dx}$.

Тогда $||f(x)-P(x)|| < \varepsilon$ означает, что площадь или усредненная площади фигуры, заключенной между графиками функции f(x) и многочлена P(x), должна быть меньше ε (заданной точности).

Возможен и другой подход, когда в качестве аппроксимирующей функции берут многочлен или другую достаточно простую функцию, значения которых совпадают со значениями исходной функции в заданных заранее точках, так называемых узлах. Такого рода приближение функций имеет свое собственное название - интерполяция.

Интерполяционный многочлен

Пусть f(x) — функция, непрерывная на отрезке [a,b].

Выберем на этом отрезке точки, называемые узлами интерполяции:

$$a \le x_0 < x_1 < ... < x_n \le b$$
.

Предположим, что известны значения функции в узлах интерполяции:

$$f(x_k) = y_k, \quad k = 0,1,...,n$$
.

Ставится задача найти многочлен $P_n(x)$ такой, что

$$P_n(x_k) = y_k, \qquad \forall k = 0, 1, \dots, n. \tag{7.1}$$

Такой многочлен $P_n(x)$ называется *интерполяционным многочленом*, а задача его нахождения – *задачей интерполяции*.

Покажем, что задача интерполяции имеет решение, причем единственное.

Пусть
$$P_n(x) = \sum_{k=0}^{n} a_k x^{n-k}$$
.

Тогда для определения коэффициентов многочлена из условия (7.1) получаем систему:

$$\begin{cases} a_0 x_0^n + a_1 x_0^{n-1} + \dots + a_n = y_0 \\ a_0 x_1^n + a_1 x_1^{n-1} + \dots + a_n = y_1 \\ \dots \\ a_0 x_n^n + a_1 x_n^{n-1} + \dots + a_n = y_n \end{cases}.$$

Ее определитель Δ с точностью до знака совпадает с так называемым определителем Вандермонда.

$$W(x_0,...,x_n) = \begin{vmatrix} 1 & 1 & \dots & 1 \\ x_0 & x_1 & \dots & x_n \\ x_0^2 & x_1^2 & \dots & x_n^2 \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ x_0^n & x_1^n & \dots & x_n^n \end{vmatrix} = \prod_{i < j} (x_j - x_i) \neq 0.$$

Поскольку все x_i различны, определитель Δ отличен от нуля, и, следовательно, система имеет единственное решение. Отсюда вытекает существование и единственность интерполяционного многочлена.

Погрешность интерполяции.

Обозначим

 $R_n(x) = f(x) - P_n(x)$ и будем искать ее оценку.

Пусть $f(x) \in C^{n+1}[a,b]$. Положим $R_n(x) = \omega(x)r(x)$,

где
$$\omega(x) = (x - x_0)(x - x_1) \cdot \dots \cdot (x - x_n)$$
.

Зафиксируем произвольную точку x, отличную от узлов интерполяции x_i , $i = \overline{0,n}$, и построим вспомогательную функцию:

$$F(t) = P_n(t) + \omega(t)r(x) - f(t), \qquad a \le t \le b . \tag{7.2}$$

Очевидно, F(x) = 0 и, кроме того $F(x_k) = 0$, $k = \overline{0,n}$.

Таким образом, функция F(t) имеет по крайней мере (n+2) нуля на отрезке [a,b]. Применим теорему Ролля, по которой между каждой парой нулей функции находится по крайней мере один нуль производной этой функции. Тогда производная F'(t) имеет по крайней мере (n+1) нулей на данном интервале (a,b). Продолжая рассуждение, получим в итоге, что $F^{(n)}(t)$ имеет, по крайней мере, два нуля, а $F^{(n+1)}(t)$ — один нуль в некоторой точке ξ на (a,b).

Продифференцируем равенство (7.2) (n+1) раз и подставим $t=\xi$. Получим

$$F^{(n+1)}(\xi) = (n+1)! \cdot r(x) - f^{(n+1)}(\xi) = 0.$$

Откуда $r(x) = \frac{f^{(n+1)}(\xi)}{(n+1)!}.$

Тогда

$$R_n(x) = \frac{f^{(n+1)}(\xi)}{(n+1)!}\omega(x),$$

где $\xi \in [a,b]$ (очевидно формула напоминает остаток формулы Тейлора в форме Лагранжа). В итоге имеем оценку погрешности интерполяции:

$$|R_n(x)| \le \frac{M_{n+1}}{(n+1)!} |\omega(x)|, \quad \text{где} \quad M_{n+1} = \max_{a \le x \le b} |f^{(n+1)}(x)|.$$

Интерполяционный многочлен Лагранжа

Пусть даны узлы на отрезке $[a,b], a \le x_0 < x_1 < ... < x_n \le b$, и значения функции F(x) в узлах

$$f(x_i) = y_i, i = \overline{0,n}.$$

Пусть
$$\omega(x) = (x - x_0)(x - x_1) \cdot ... \cdot (x - x_n)$$
,

$$\omega_i(x) = (x - x_0) \cdot \dots \cdot (x - x_{i-1})(x - x_{i+1}) \cdot \dots \cdot (x - x_n)$$

T. e.
$$\omega_j(x) = \frac{\omega(x)}{x - x_j}$$
.

Положим
$$l_j(x) = \frac{\omega_j(x)}{\omega_j(x_j)}$$
,

T. e.
$$l_{j}(x) = \frac{(x - x_{0}) \cdot \dots \cdot (x - x_{j-1})(x - x_{j+1}) \cdot \dots \cdot (x - x_{n})}{(x_{j} - x_{0}) \cdot \dots \cdot (x_{j} - x_{j-1})(x_{j} - x_{j+1}) \cdot \dots \cdot (x_{j} - x_{n})}.$$

Очевидно
$$l_j(x_i) = \begin{cases} 0, & npu \ i \neq j \\ 1, & npu \ i = j. \end{cases}$$

Построим многочлен $L_n(x) = \sum_{j=0}^n l_j(x) y_j$.

Легко видеть, что $L_n(x_i) = l_i(x_i)y_i = 1 \cdot y_i = y_i$, $i = \overline{0,n}$, т.е. это интерполяционный многочлен. Его называют интерполяционным многочленом Лагранжа.

Интерполяционный многочлен Ньютона

Пусть $x_0, x_1, ..., x_n$ — набор узлов интерполирования,

 $y_0, y_1, ..., y_n$ — значения функции f(x) в узлах.

Величину $\Delta y_k = y_{k+1} - y_k$ называют конечной разностью первого порядка в κ -м узле.

Аналогично определяются конечные разности высших порядков.

$$\Delta^2 y_k = \Delta y_{k+1} - \Delta y_k = y_{k+2} - y_{k+1} - (y_{k+1} - y_k) = y_{k+2} - 2y_{k+1} + y_k$$

.....

$$\Delta^{i}y_{k} = \Delta^{i-1}y_{k+1} - \Delta^{i-1}y_{k} = \sum_{i=0}^{n} (-1)^{n-i}C_{n}^{i}y_{k+i} \ \Delta^{i}y_{k} = \Delta^{i-1}y_{k+1} - \Delta^{i-1}y_{k} = \sum_{i=0}^{n} (-1)^{n-i}C_{n}^{i}y_{k+i}.$$

Конечные разности обычно считают по схеме:

x_i	y_i	Δy_i	$\Delta^2 y_i$	$\Delta^3 y_i$
$\begin{bmatrix} x_0 \\ x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix}$	y ₀ y ₁ y ₂ y ₃	$\Delta y_0 = y_1 - y_0$ $\Delta y_1 = y_2 - y_1$ $\Delta y_2 = y_3 - y_2$	$\Delta^2 y_0 = \Delta y_1 - \Delta y_0$ $\Delta^2 y_1 = \Delta y_2 - \Delta y_1$	$\Delta^3 y_0 = \Delta^2 y_1 - \Delta^2 y_0$

Разделенной разностью первого порядка называется выражение

$$f_1(x_k, x_{k+1}) = \frac{y_{k+1} - y_k}{x_{k+1} - x_k} = \frac{\Delta y_k}{\Delta x_k}.$$

Разделенной разностью второго порядка называется выражение

$$f_2(x_k, x_{k+1}, x_{k+2}) = \frac{f_1(x_{k+1}, x_{k+2}) - f_1(x_k, x_{k+1})}{x_{k+2} - x_k}$$
 и т. д.

Пусть x – любая точка отрезка, не совпадающая с узлами. Тогда

$$f_1(x,x_0) = \frac{y_0 - f(x)}{x_0 - x},$$

откуда
$$f(x) = y_0 + f_1(x, x_0)(x - x_0)$$
. (7.3)

Далее
$$f_2(x, x_0, x_1) = \frac{f_1(x_0, x_1) - f_1(x, x_0)}{x_1 - x}$$
,

откуда $f_1(x,x_0) = f_1(x_0,x_1) + f_2(x,x_0,x_1)(x-x_1)$.

Подставляя в (7.3), получаем

$$f(x) = y_0 + f_1(x_0, x_1)(x - x_0) + f_2(x, x_0, x_1)(x - x_0)(x - x_1).$$
(7.4)

Далее
$$f_3(x,x_0,x_1,x_2) = \frac{f_2(x_0,x_1,x_2) - f_2(x,x_0,x_1)}{x_2-x}$$
,

откуда $f_2(x, x_0, x_1) = f_2(x_0, x_1, x_2) + f_3(x, x_0, x_1, x_2)(x - x_2)$.

Подставляя в (4), имеем:

$$f(x) = y_0 + f_1(x_0, x_1)(x - x_0) + f_2(x, x_0, x_2)(x - x_0)(x - x_1) + f_3(x, x_0, x_1, x_2)(x - x_0)(x - x_1)(x - x_2).$$

$$(7.5)$$

Продолжая процесс, получим:

$$f(x) = N_n(x) + f_{n+1}(x, x_0, ..., x_n)(x - x_0)...(x - x_n),$$

$$\begin{split} \text{где} \quad & N_n(x) = y_0 + f_1(x_0, x_1)(x - x_0) + \ldots + f_n\left(x_0, \ldots, x_n\right)(x - x_0) \ldots (x - x_{n-1}) \,. \\ \\ \text{Очевидно, при} \quad & x = x_i, \qquad \forall i = \overline{0, n}, \qquad f(x_i) = N_n(x_i), \qquad i = \overline{0, n} \,, \end{split}$$

т. е. $N_n(x)$ — интерполяционный многочлен. Его называют интерполяционным многочленом Ньютона.

Достоинство интерполяционного многочлена Ньютона: он удобен при расширении интерполяции и добавлении узлов.

Недостаток: в какой-то степени он сложнее в подсчете конечных разностей по сравнению с многочленом Лагранжа.

Аппроксимация методом наименьших квадратов

Пусть дана функция f(x) на отрезке [a, b].

Разобьем отрезок с помощью узлов

$$a \le x_0 < x_1 < ... < x_n \le b$$
.

Пусть $y_0, y_1, ..., y_n$ — значение функции f(x) в узлах.

Если n — большое число, то интерполяционный $L_n(x)$ — многочлен высокой степени. Зачастую неудобно использовать многочлены очень высокой степени. Очевидно, мы можем отказаться от использования части узлов и тем самым понизить степень интерполяционного многочлена, но тогда теряется часть информации. Поэтому вместо интерполяционного многочлена будем искать многочлен $P_m(x)$ меньшей степени (m < n), такой что сумма

$$\sum_{i=0}^{n} [f(x_i) - P_m(x_i)]^2$$

принимает наименьшее значение. Данный многочлен называется многочленом наилучшего приближения по методу наименьших квадратов.

Положим

$$P_m(x) = a_0 x^m + \dots + a_m$$

и будем искать решение задачи

$$S(a_0,...,a_m) = \sum_{i=0}^n [a_0 x_i^m + ... + a_{m-1} x_i + a_m - y_i]^2 \to \min.$$

Приравнивая к нулю производные S, получим систему линейных уравнений для определения коэффициентов a_i :

$$\frac{\partial S}{\partial a_0} = 2\sum_{i=0}^n [a_0 x_i^m + ... + a_m - y_i] \cdot x_i^m = 0$$

$$\frac{\partial S}{\partial a_1} = 2\sum_{i=0}^{n} [a_0 x_i^m + ... + a_m - y_i] \cdot x_i^{m-1} = 0$$

.....

$$\frac{\partial S}{\partial a_{m-1}} = 2\sum_{i=0}^{n} [a_0 x_i^m + \dots + a_m - y_i] \cdot x_i = 0$$

$$\frac{\partial S}{\partial a_m} = 2\sum_{i=0}^n [a_0 x_i^m + \dots + a_m - y_i] \cdot 1 = 0.$$

Отсюда получается

$$\begin{cases} a_0 \left(\sum_{i=0}^n x_i^{2m} \right) + a_1 \sum_{i=0}^n x_i^{2m-1} + \dots + a_m \sum_{i=0}^n x_i^m = \sum_{i=0}^n y_i x_i^m \\ a_0 \left(\sum_{i=0}^n x_i^{2m-1} \right) + \dots + a_m \sum_{i=0}^n x_i^{m-1} = \sum_{i=0}^n y_i x_i^{m-1} \\ \dots \\ a_0 \left(\sum_{i=0}^n x_i^n \right) + \dots + a_m \sum_{i=0}^n 1 = \sum_{i=0}^n y_i \end{cases}$$

— нормальная система для определения коэффициентов $a_0, a_1, ..., a_n$.

Для решения нормальной системы обычно используется следующая таблица:

i	x_i	x_i^2		x_i^{2m}	y_i	$y_i x_i$	•••••	$y_i x_i^m$
0	x_o	x_0^2		x_0^{2m}	\mathcal{Y}_{0}	$y_0 x_0$		$y_0 x_0^m$
1	X_I	x_1^2		x_1^{2m}	y_I	y_1x_1		$y_0 x_0^m y_1 x_1^m$
n	X_n	x_n^2		x_n^{2m}	\mathcal{Y}_n	$y_n x_n$		$\mathcal{Y}_n x_n^m$
	$\sum_{i=0}^{n} x_{i}$	$\sum_{i=0}^{n} x_i^2$	•••	$\sum_{i=0}^{n} x_i^{2m}$	$\sum_{i=0}^{n} y_{i}$	$\sum_{i=0}^{n} y_{i} x_{i}$	•••	$\sum_{i=0}^{n} y_{i} x_{i}^{m}$

Когда $m \le n$, можно показать, что нормальная система имеет единственное решение, которое действительно дает минимальное значение для функции S. Получив решения нормальной системы $a_0,...,a_n$, строим многочлен наилучшего приближения по методу наименьших квадратов.

В частном случае, когда m=n, многочлен $P_n(x)$ переходит в интерполяционный многочлен.

Программная реализация

```
# import matplotlib.pyplot as plt
import numpy as np
def input values():
    x = [0.0, 0.1, 0.2, 0.3, 0.4, 0.5, 0.6, 0.7, 0.8,
0.9, 1.0]
    p = [0.0, 0.41, 0.79, 1.13, 1.46, 1.76, 2.04, 2.3,
2.55, 2.79, 3.01]
    k = 7
    m = 3.5
    y = [(p[i] + ((-1) ** k) * m) for i in range(len(x))]
    dots = list(zip(x, y))
    \# dots = [(0, 0), (1, 0)]
    \# dots = [(-1, 0), (0, 1), (1, 0)]
    \# dots = [(1, 1), (2, 2), (3, 3), (4, 4), (5, 6)]
    return dots
dots = input values()
(x, y) = map(list, zip(*dots))
def calculate lagrange polynom(dots):
    n = len(dots)
    (x, y) = map(list, zip(*dots))
    polynom = np.poly1d([0])
    for i in range(n):
        p = np.poly1d([1])
        for j in range(n):
            if j != i:
```

```
p *= np.polyld([1, -x[j]]) / (x[i] -
x[j])
        polynom += y[i] * p
    return polynom
def calculate divided differences(xs):
    n = len(xs)
    diffs = [[None for j in range(n - i)] for i in
range(n)]
    for i in range(n):
        diffs[i][0] = y[i]
    for j in range(1, n):
        for i in range(n - j):
            diffs[i][j] = ((diffs[i][j - 1] - diffs[i +
1][j-1]) / (xs[i] - xs[i+j]))
    return diffs
def calculate inaccurany(xs, xdot):
    n = len(xs)
    diffs = calculate divided differences(xs)
    maxdiff = 0.0
    for i in range(len(diffs)):
        for j in range(len(diffs[i])):
            maxdiff = max(maxdiff, abs(diffs[i][j]))
    w = 1
    for i in range(n):
       w *= xdot - xs[i]
    f = 1
    for i in range(1, n + 1 + 1):
        f *= i
    R = maxdiff * w / f
    return R
```

```
def calculate newton polynom(dots):
    n = len(dots)
    (x, y) = map(list, zip(*dots))
    diffs = calculate divided differences(x)
    polynom = np.poly1d([0])
    for i in range(n):
        p = np.poly1d([1])
        for j in range(i):
            p *= np.polyld([1, -x[j]])
        polynom += p * diffs[0][i]
    return polynom
def calculate least square polynom(dots, m=None):
    n = len(dots) - 1
    if m is None:
        m = n
    assert 0 \le m \le n
    return np.poly1d(np.polyfit(*map(list, zip(*dots)),
m))
def main():
    print("Интерполяционные многочлены \n")
    print("Исходные (x,y) = ", dots, '\n')
    lagrange = calculate_lagrange_polynom(dots)
    print("Многочлен Лагранджа = ")
    print(lagrange, '\n')
```

```
newton = calculate newton polynom(dots)
    print("Многочлен Ньютона = ")
    print(newton, '\n')
    squares = calculate least square polynom(dots)
    print("Многочлен наименьших квадратов = ")
    print(squares, '\n')
    dot to calculate = 0.47
    print(f"Многочлен Лагранджа от ({dot_to_calculate}) =
", lagrange(dot to calculate))
    print(f"Многочлен Ньютона от ({dot to calculate}) =
", newton(dot to calculate))
    print(f"Многочлен наименьших квадратов от
({dot to calculate}) = ", squares(dot to calculate))
    print(f"|Лаграндж({dot to calculate}) -
Hьютон({dot to calculate}) | =",
          abs(lagrange(dot to calculate) -
newton(dot to calculate)))
    print(f" |Лаграндж({dot to calculate}) - Наименьшие
квадраты({dot_to_calculate})| =",
          abs(lagrange(dot to calculate) -
squares(dot to calculate)))
    print(f" | Ньютон({dot to calculate}) - Наименьшие
KBaдpaты({dot to calculate}) | =",
          abs(newton(dot to calculate) -
squares(dot to calculate)))
    print(f"Погрешность от ({dot to calculate}) = ",
calculate inaccurany(x, dot to calculate))
    # plotdots = 10 ** 4
    #
    # plt.plot(x, y, 'oq')
    #
```

```
# xplot = np.linspace(min(x), max(x), plotdots)
#
# yplot = [squares(xdot) for xdot in xplot]
# plt.plot(xplot, yplot, 'y')
#
# yplot = [lagrange(xdot) for xdot in xplot]
# plt.plot(xplot, yplot, 'b')
#
# yplot = [newton(xdot) for xdot in xplot]
# plt.plot(xplot, yplot, 'r--')
#
# plt.show()
if __name__ == '__main__':
main()
```

Полученные результаты

Тестовый пример 1

Исходные
$$(x,y) = [(-1,0), (0,1), (1,0)]$$

Многочлен Лагранджа =

$$\begin{array}{c}
2 \\
-1 x + 1
\end{array}$$

Многочлен Ньютона =

$$\begin{array}{c}
2 \\
-1 x + 1
\end{array}$$

Многочлен наименьших квадратов =

$$\frac{2}{-1 + 1}$$

Многочлен Лагранджа от (0.47) = 0.7791

Многочлен Ньютона от (0.47) = 0.7791

|Лаграндж(0.47) - Ньютон(0.47)| = 0.0

|Лаграндж(0.47) - Наименьшие квадраты(0.47) = 1.1102230246251565e-16

|Ньютон(0.47) - Наименьшие квадраты(0.47)| = 1.1102230246251565e-16

Погрешность от (0.47) = -0.015257374999999998

Тестовый пример 2

Исходные
$$(x,y) = [(1, 1), (2, 2), (3, 3), (4, 4), (5, 6)]$$

Многочлен Лагранджа =

Многочлен Ньютона =

Многочлен наименьших квадратов =

 $\begin{matrix} 4 & 3 & 2 \\ 0.04167 & x - 0.4167 & x + 1.458 & x - 1.083 & x + 1 \end{matrix}$

Многочлен Лагранджа от (0.47) = 0.7717527837500028 Многочлен Ньютона от (0.47) = 0.7717527837500001 Многочлен наименьших квадратов от (0.47) = 0.7717527837499569 |Лаграндж(0.47) - Ньютон(0.47)| = 2.6645352591003757e-15 |Лаграндж(0.47) - Наименьшие квадраты(0.47)| = 4.5852210917018965e-14 |Ньютон(0.47) - Наименьшие квадраты(0.47)| = 4.318767565791859e-14 Погрешность от (0.47) = -0.27338802207750007

ЗАДАНИЕ

Вариант 7

Построить интерполяционные многочлены в форме Лагранжа и Ньютона. Оценить погрешность. Вычислить значение функции в точке 0.47 с помощью интерполяционного многочлена и многочлена наилучшего приближения. Сравнить значения.

x	0.0	0.1	0.2	0.3	0.4	0.5	0.6	0.7	0.8	0.9	1.0
у	-3.5	-3.09	-2.71	-2.37	-2.04	-1.74	-1.46	-1.2	-0.95	-0.71	-0.49

Результаты:

Интерполяционные многочлены

Исходные (x,y) = [(0.0, -3.5), (0.1, -3.09), (0.2, -2.71), (0.3, -2.37), (0.4, -2.04), (0.5, -1.74), (0.6, -1.46), (0.7, -1.200000000000000), (0.8, -0.9500000000000000), (0.9, -0.71), (1.0, -0.490000000000000)]

Многочлен Лагранджа =

Многочлен Ньютона =

Многочлен наименьших квадратов =

Многочлен Лагранджа от (0.47) = -1.8273479203003964 Многочлен Ньютона от (0.47) = -1.8273479202912304 Многочлен наименьших квадратов от (0.47) = -1.8273479202919984 |Лаграндж(0.47) - Ньютон(0.47)| = 9.166001291305292e-12 |Лаграндж(0.47) - Наименьшие квадраты(0.47)| = 8.397949002869609e-12 |Ньютон(0.47) - Наименьшие квадраты(0.47)| = 7.680522884356833e-13 Погрешность от (0.47) = 2.58052446071294e-13

Выводы

Таким образом, в ходе выполнения лабораторной работы была освоена интерполяция функций с помощью интерполяционных многочленов Лагранжа и Ньютона. Составлена компьютерная программа, на тестовых примерах проверена правильность её работы, вычислено значение функции в точке согласно заданному варианту.