

# Отчёт по заданию практикума «Исследование ошибок интерполяции полиномом Лагранжа»

*Мурат Апишев*

[great-mel@yandex.ru](mailto:great-mel@yandex.ru)

МГУ имени М. В. Ломоносова, Москва

28 ноября 2014 г.

## Содержание

<b>1 Введение</b>	<b>1</b>
<b>2 Постановка теоретической задачи</b>	<b>2</b>
<b>3 Описание метода интерполяции полиномом Лагранжа</b>	<b>2</b>
<b>4 Анализ метода</b>	<b>3</b>
<b>5 Модельная задача №1</b>	<b>7</b>
<b>6 Модельная задача №2</b>	<b>7</b>
<b>7 Модельная задача №3</b>	<b>9</b>
<b>8 Параметры вычислителя</b>	<b>9</b>
<b>9 Заключение и выводы</b>	<b>10</b>

## 1 Введение

Зачастую в фундаментальной и прикладной математике возникает необходимость численного решения задачи в силу тех или иных причин. Численные методы являются одним из мощных математических средств решения задачи. Но, помимо разработки математической модели и непосредственно численного метода, требуется также и разработка алгоритма, реализующего данный метод с необходимой точностью. Однако окончательную оценку метода можно дать только после его использования в практических расчетах. К сожалению, зачастую результат решения задачи с помощью численного метода может отличаться от результата, полученного аналитическим методом. Это связано с тем, что в исходных данных могут присутствовать ошибки, что численный метод чаще всего предполагает некоторое отклонение от истинного ответа, и с тем, при выполнении арифметических операций на ЭВМ возникают ошибки округления. В связи с этим в процессе решения задачи прежде всего необходимо оценить возможную ошибку метода. На практике очень часто приходится иметь дело с данными, которые представлены в виде таблиц и задают зависимость одних параметров исследуемого явления от других. Задача состоит в том, чтобы по таким данным восстановить соответствующую аналитическую зависимость. Данная проблема имеет большое практическое значение, поскольку порой расчёт значения функции в точке может быть трудоёмким или попросту неосуществимым процессом. В рамках данной работы рассматривается задача интерполирования функции полиномом Лагранжа, а также проводится анализ ошибок данного численного метода.

## 2 Постановка теоретической задачи

Пусть на отрезке  $[a, b]$  определена некоторая неизвестная функция  $f(x)$ , значения которой известны в конечном числе несовпадающих точек  $x_0, x_1, \dots, x_n$ ,  $\forall i \in 0, \dots, n \implies x_i \in [a, b]$ . Точки эти назовём узлами интерполяции и будем считать их упорядоченными по возрастанию, т.е.  $a = x_0 < x_1 < \dots < x_n = b$ . По данным значениям  $f(x_i)$  необходимо построить функцию  $F(x)$ , называемую интеполирующей функцией, которая бы приближала бы  $f(x)$ , совпадая с ней в узлах интерполяции.

## 3 Описание метода интерполяции полиномом Лагранжа

**Общее описание** Существуют различные подходы решению задачи интерполяции. Одним из наиболее распространённых является интерполяция полиномами. В данном подходе выделяется линейное интерполирование т.н. полиномами Лагранжа, которые и будет рассматриваться далее.

Попробуем приблизить  $f(x)$  полиномом  $L_n(x)$  степени не выше  $n$ . Будем искать  $L_n(x)$  следующего вида:

$$L_n(x) = \sum_{k=1}^{n+1} f(x_k) \Phi_k(x), \quad \Phi_k(x_j) = \begin{cases} 1, & k = j \\ 0, & k \neq j \end{cases}$$

Функции  $\Phi_n(x)$  строятся достаточно легко. Действительно, функция

$$(x - x_1) \cdot (x - x_2) \cdot \dots \cdot (x - x_{k-1}) \cdot (x - x_{k+1}) \cdot \dots \cdot (x - x_n) \cdot (x - x_{n+1})$$

является полиномом степени  $n$ , который обращается в ноль для всех  $x_j$  не равных  $x_k$ . В точке  $x_k$  она принимает значение

$$(x_k - x_1) \cdot (x_k - x_2) \cdot \dots \cdot (x_k - x_{k-1}) \cdot (x_k - x_{k+1}) \cdot \dots \cdot (x_k - x_n) \cdot (x_k - x_{n+1})$$

Тогда

$$\Phi_k(x) = \frac{(x - x_1) \cdot (x - x_2) \cdot \dots \cdot (x - x_{k-1}) \cdot (x - x_{k+1}) \cdot \dots \cdot (x - x_n) \cdot (x - x_{n+1})}{(x_k - x_1) \cdot (x_k - x_2) \cdot \dots \cdot (x_k - x_{k-1}) \cdot (x_k - x_{k+1}) \cdot \dots \cdot (x_k - x_n) \cdot (x_k - x_{n+1})} \quad (1)$$

В таком случае, интерполяционный полином Лагранжа примет вид

$$L_n(x) = \sum_{k=1}^{n+1} f(x_k) \prod_{\substack{j=1,2,\dots,n+1 \\ j \neq k}} \frac{x - x_j}{x_k - x_j} \quad (2)$$

**Задача метода** Алгоритм построение полинома Лагранжа функции одной переменной получает на вход вектор аргументов и вектор соответствующих значений функции  $f(x)$  в этих точках. Параметром метода является число точек-аргументов — оно определяет максимальную степень полиномов, в классе которых будет производиться поиск решения. Результатом работы алгоритма должен стать вектор коэффициентов, однозначно характеризующий найденный полином.

**Процедура метода** Формула метода полностью определяется выражением 2. Алгоритм поиска полинома приведён ниже:

- 
- 1: инициализировать вектор коэффициентов  $L_n$  нулями
  - 2: **для всех** возможных степеней  $k$  полинома  $L_n$  **выполнять**
  - 3:   инициализировать знаменатель  $z$  единицей
  - 4:   инициализировать временный полином  $\Phi_k$  единицей
  - 5:   **для всех** возможных степеней  $j$  будущего  $L_n$  **выполнять**
  - 6:     **если**  $k \neq j$  **то**
  - 7:       умножить  $g$  на  $(x - x_j)$
  - 8:       прибавить к  $z$   $(x_k - x_j)$
  - 9:     поделить все коэффициенты  $\Phi_k$  на  $z$
  - 10:   умножить все коэффициенты  $\Phi_k$  на значение функции в  $k$ -м узле
  - 11:   прибавить к вектору коэффициентов  $L_n$  вектор коэффициентов  $\Phi_k$
- 

После того, как коэффициенты полинома Лагранжа найдены, поиск приближённого значения функции в новой точке производится с помощью вычисления значения полинома в этой точке. Т.е. нужно вычислить значение полинома  $P(x) = a_0 + x(a_1 + x(a_2 + \dots x(a_{n-1} + a - Nx)))$  в точке  $x = x_0$ . Это вычисление эффективно производится с помощью схемы Горнера:

$$b_n = a_n, \quad b_{n-1} = a_{n-1} + b_n x_0, \quad \dots, \quad b_0 = a_0 + b_1 x_0$$

Полученное значение  $b_0$  и будет искомым.

## 4 Анализ метода

**Обоснование метода** Интерполяция полиномом Лагранжа позволяет производить достаточно точное приближение аппроксимируемой функции в случае относительно небольшого числа узлов интерполяции. Однако, как и всякий численный метод, она несовершенна и получаемый с её помощью результат сильно зависит всевозможных ошибок. Различные виды ошибок будут рассматриваться далее. Введём необходимые обозначения:

- $y = f(x)$  — точное, полученное с помощью вычисления по аналитической формуле, значение  $f(x)$  в точке  $x$ .
- $\hat{y}$  — значение  $f(x)$  в точке  $x$ , полученное на ЭВМ.
- $y_a$  — точное значение интерполирующей функции  $F(x)$  в точке  $x$ .
- $\hat{y}_a$  — значение интерполирующей функции  $F(x)$  в точке  $x$ , полученное на ЭВМ.

**Ошибка исходных данных** В рамках проводимого численного эксперимента предполагаем, что исходные данные заданы точно, т.е. выполняется соотношение

$$\hat{y} = y = f(x), \forall x \in [a, b]$$

**Ошибка численного метода** Для погрешности интерполяции полиномами справедлива следующая теорема:

**Теорема 1** Пусть  $f(x) \in C^{n+1}[a, b]$ ,  $P_n(x)$  — интерполирующий полином степени  $n$  функции  $f(x)$  на  $[a, b]$ . Тогда для  $R_n(x) = y - y_a$ ,  $x \in [a, b]$ , справедлива следующая оценка:

$$|R_n(x)| \leq \frac{M_{n+1}}{(n+1)!} |\sigma_{n+1}(x)|,$$

где

$$\sigma_{n+1}(x) = (x - x_0)(x - x_1) \dots (x - x_n),$$

$$M_{n+1} = \max_{x \in [a, b]} |f^{(n+1)}(x)|$$

Зависимость аналитической ошибки метода от количества узлов интерполяции  $n$  для задачи аппроксимации функции  $f(x) = \exp(x)$  на отрезке  $[0, 0.9]$  отражена на графике 1.

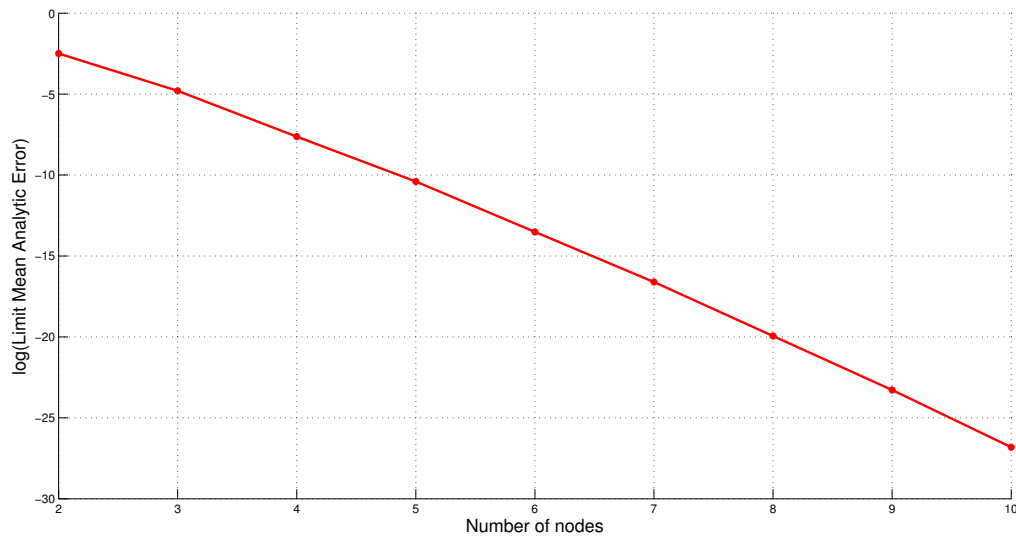


Рис. 1: Зависимость логарифма средней аналитической ошибки от числа узлов интерполяции.

**Ошибка округления** Введём необходимые обозначения:

- $e(x)$  — абсолютная ошибка (погрешность) вычисления величины  $x$ ;
- $\varepsilon(x)$  — относительная ошибка (погрешность) вычисления величины  $x$ ;
- $\varepsilon_0$  — машинный ноль.

Сначала рассчитаем погрешности вычисления коэффициентов полинома Лагранжа. Будем пользоваться нотацией, введённой в алгоритме. Для каждого узла интерполяции  $k$  следует рассчитать коэффициенты полинома 1. Опишем процесс подсчёта ошибки вычисления  $k$ -го полинома.

Инициализировав  $\Phi_k$  единицей, будем последовательно умножать его на содержимое каждой пары скобок в числителе. Тогда ошибка 0-го коэффициента будет выражаться следующей рекуррентной формулой

$$e^0(c_0) = 0, \quad e^j(c_0) = |c_0 \cdot x_j| \left( \varepsilon^{j-1}(c_0) + \varepsilon(x_j) + \frac{\varepsilon_0}{2} \right)$$

а ошибка любого другого  $i$ -го коэффициента — следующей

$$e^0(c_i) = 0, \quad e^j(c_0) = |c_i \cdot x_j| \left( \varepsilon^{j-1}(c_i) + \varepsilon(x_j) + \frac{\varepsilon_0}{2} \right) + |c_{i-1} \cdot 1.0| \left( \varepsilon^{j-1}(c_{i-1}) + \varepsilon(1.0) + \frac{\varepsilon_0}{2} \right)$$

Посчитав погрешность вычисления числителя, перейдём нормировочной константе. Инициализировав её так же единицей, будем умножать последовательно на содержимое каждой пары скобок в знаменателе. Тогда погрешность можно будет получить из следующего рекуррентного соотношения

$$e^0 z = 0, \quad e^j(z) = |z \cdot (x_k - x_j)| \left( e(z) + \frac{\varepsilon_0 + \frac{\varepsilon_0}{2}|x_k - x_j|}{|x_k - x_j|} + \frac{\varepsilon_0}{2} \right)$$

После того, как погрешности округления при вычислении найдены и для числителя, и для знаменателя, распишем ошибку деления для произвольного  $i$ -го коэффициента:

$$e(c_i) = \left| \frac{c_i}{z} \right| \left( \varepsilon(c_i) + \varepsilon(z) + \frac{\varepsilon_0}{2} \right)$$

Последним шагом является умножение полученного  $\Phi_k$  на значение функции в соответствующем узле и прибавление его к строящемуся полиному Лагранжа. Ошибка округления для  $i$ -го коэффициента примет вид

$$e(c_i^{lagrange}) = |c_i \cdot y_i| (e(c_i) + \varepsilon_0) + |c_i^{lagrange}| e(c_i^{lagrange}) + \left( \frac{\varepsilon_0}{2} |c_i^{lagrange} + c_i \cdot y_i| \right)$$

Теперь посчитаем ошибку погрешности вычисления значения функции в точке с помощью полинома Лагранжа. Ниже описана ошибка погрешности для схемы Горнера:

Для 1-ого шага схемы Горнера имеем:

$$\begin{aligned} e_{n-1}^r &:= e(c_n \cdot x + c_{n-1}) = e(c_n \cdot x) + e(c_{n-1}) + \frac{\varepsilon_0}{2} |c_n \cdot x + c_{n-1}| = \\ &= |c_n \cdot x| \left( \varepsilon(c_n) + \varepsilon(x) + \frac{\varepsilon_0}{2} \right) + e_{n-1}^c + \frac{\varepsilon_0}{2} |c_n \cdot x + c_{n-1}| = \\ &= |c_n \cdot x| \left( \frac{e_n^c}{|c_n|} + \varepsilon_0 \right) + e_{n-1}^c + \frac{\varepsilon_0}{2} |c_n \cdot x + c_{n-1}|. \end{aligned}$$

После  $n - s$  шагов схемы горнера будут получены значения ошибок  $e_i^r, i = \overline{s, n}$ . Обозначим  $M = (\dots((c_n \cdot x + c_{n-1})x + c_{n-2})x + \dots)x + c_s$ , тогда для  $(n - s + 1)$ -ого шага получим:

$$\begin{aligned} e_{s-1}^r &:= e(Mx + c_{s-1}) = e(Mx) + e(c_{s-1}) + \frac{\varepsilon_0}{2} |Mx + c_{s-1}| = \\ &= |Mx| \left( \varepsilon(M) + \varepsilon(x) + \frac{\varepsilon_0}{2} \right) + e_{s-1}^c + \frac{\varepsilon_0}{2} |Mx + c_{s-1}| = \\ &= |Mx| \left( \frac{e_s^r}{|M|} + \varepsilon_0 \right) + e_{s-1}^c + \frac{\varepsilon_0}{2} |Mx + c_{s-1}|. \end{aligned}$$

Таким образом, мы посчитали оценку величины  $|\hat{y}_a - y_a|$ . Единое аналитическое выражение для ошибки вычислений привести не удалось в связи с тем, что все составляющие формулы являются рекуррентными. Необходимо заметить, что ошибка вычислителя получается слишком завышенной при больших абсолютных значениях интерполяции, а также в случае высоких степеней интерполирующего полинома. На графике 2 показана зависимость предельной ошибки вычисления от количества узлов интерполяции при интерполяции функции  $f(x) = \exp(x)$  на отрезке  $[0, 0.9]$ .

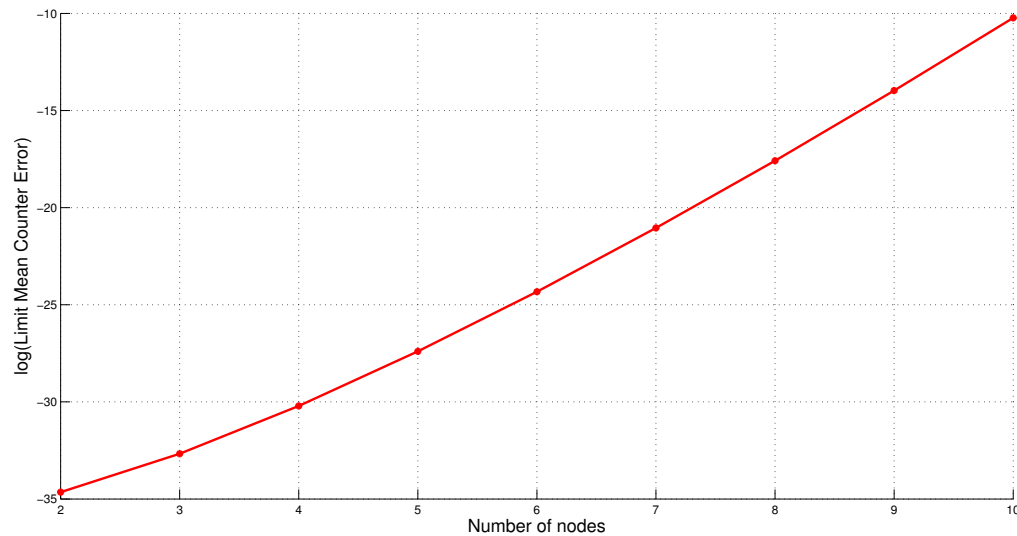


Рис. 2: Зависимость логарифма средней предельной вычислительной ошибки от числа узлов интерполяции.

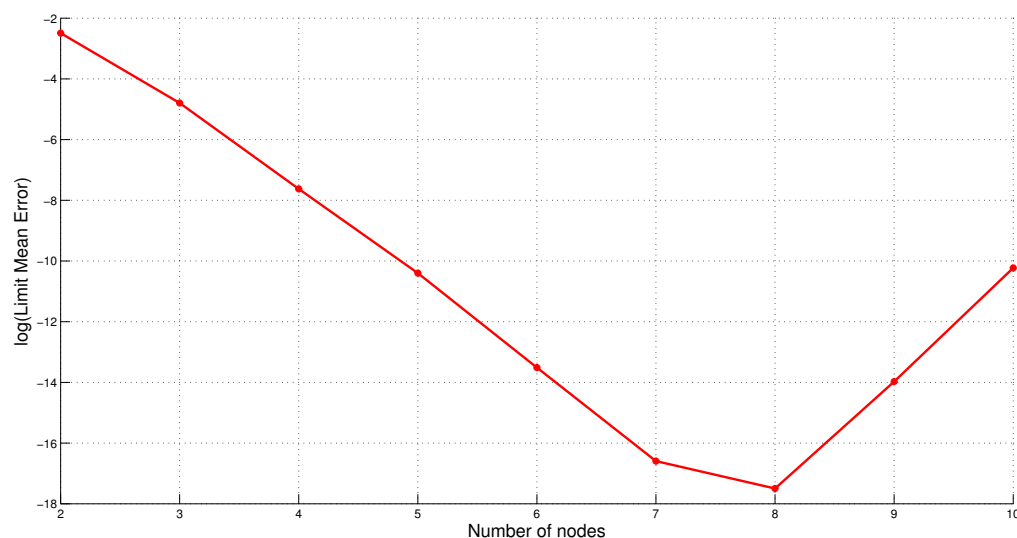


Рис. 3: Зависимость логарифма средней предельной ошибки от числа узлов интерполяции.

**Общая ошибка** Исходя из вышеупомянутых оценок, можем оценить предельную ошибку метода следующим образом:

$$|\hat{y}_a - y| \leq |\hat{y}_a - y_a| + |y_a - y|.$$

Зависимость суммарной предельной ошибки от количества узлов интерполяции  $n$  для задачи интерполяции функции  $f(x) = \exp(x)$  на отрезке  $[0, 0.9]$  отражена на рис. 3.

## 5 Модельная задача №1

**Теоретическая задача** Необходимо проинтерполировать функцию  $5 \cos(x)$  на отрезке  $[-0.8, 0.9]$ , и исследовать зависимости различных ошибок от количества узлов интерполяции.

**Результаты применения метода** Графики ошибок отражены на рис. 4, 5, 6 и 7. Можно заметить, что увеличение числа узлов приводит к уменьшению как средней аналитической ошибки, так и средней предельной ошибки. Средняя ошибка погрешностей вычислений же наоборот, растёт, что вполне закономерно, так как объём вычислений растёт вместе с числом узлов.

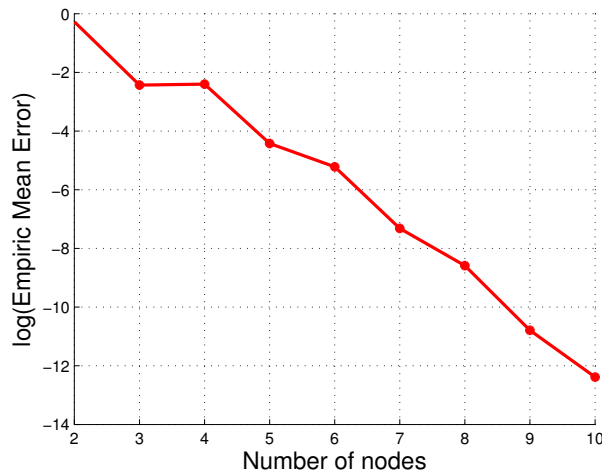


Рис. 4: Зависимость логарифма средней эмпирической ошибки от числа узлов интерполяции.

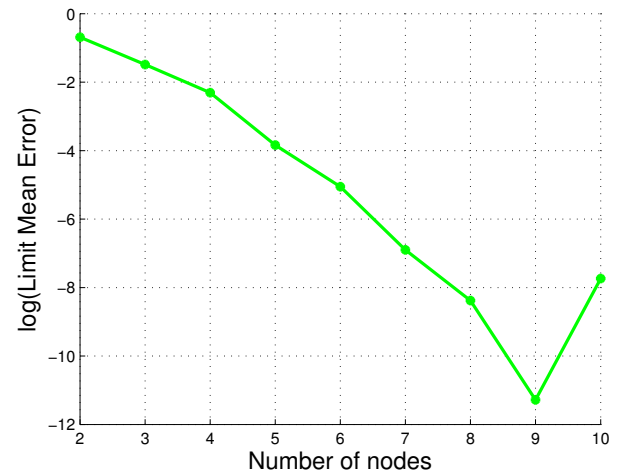


Рис. 5: Зависимость логарифма средней предельной ошибки от числа узлов интерполяции.

## 6 Модельная задача №2

**Теоретическая задача** Необходимо проинтерполировать функцию  $4x^2 + \exp(2x)$  на отрезке  $[0, 1]$ , и исследовать зависимости различных ошибок от количества узлов интерполяции.

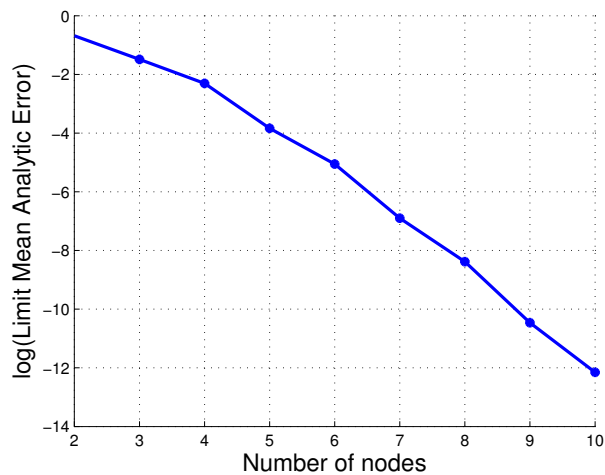


Рис. 6: Зависимость логарифма средней предельной аналитической ошибки от числа узлов интерполяции.

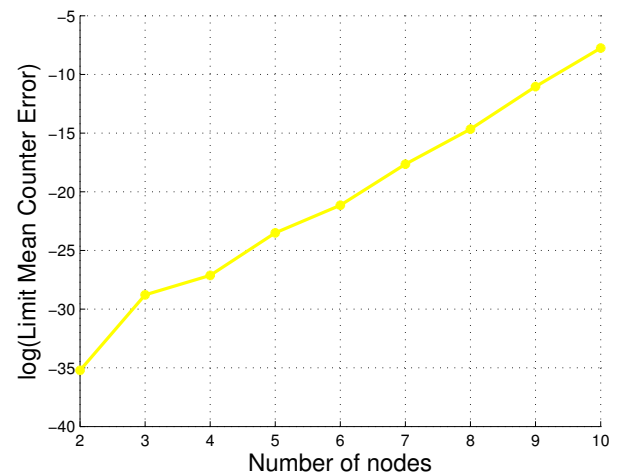


Рис. 7: Зависимость логарифма средней предельной вычислительной ошибки от числа узлов интерполяции.

**Результаты применения метода** Результаты замеров ошибок показаны на рис. 8, 9, 10 и 11. Видно, что подтверждаются выводы, сделанные по итогам решения предыдущей модельной задачи.

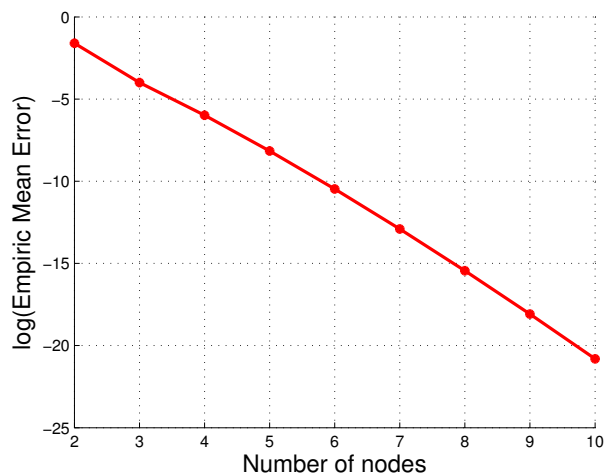


Рис. 8: Зависимость логарифма средней эмпирической ошибки от числа узлов интерполяции.

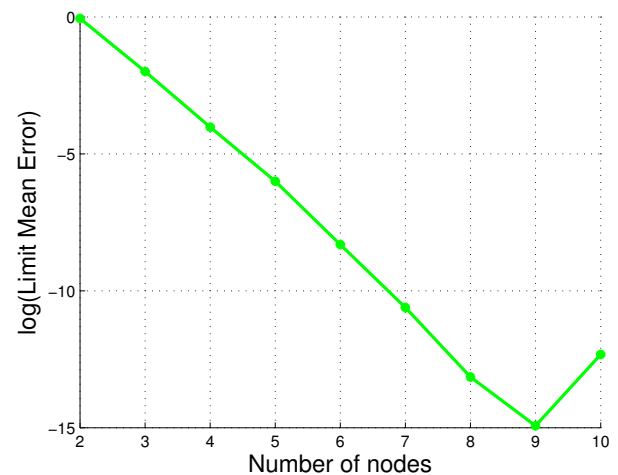


Рис. 9: Зависимость логарифма средней предельной ошибки от числа узлов интерполяции.



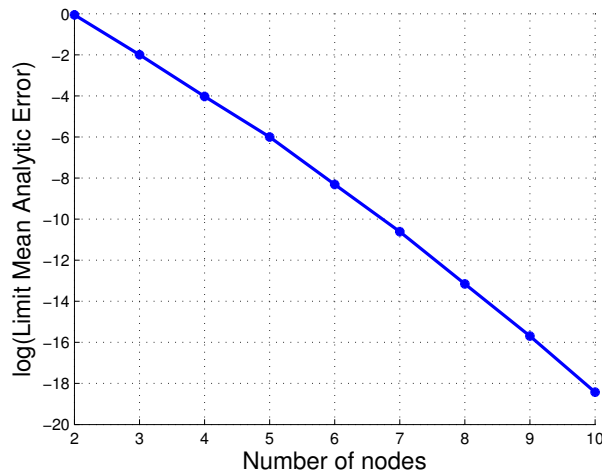


Рис. 10: Зависимость логарифма средней предельной аналитической ошибки от числа узлов интерполяции.

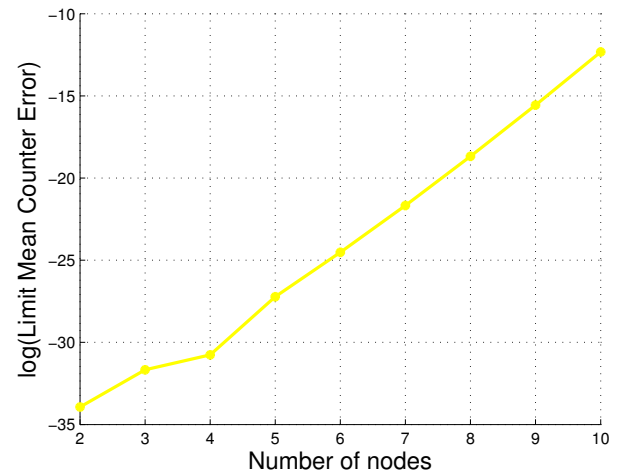


Рис. 11: Зависимость логарифма средней предельной вычислительной ошибки от числа узлов интерполяции.

## 7 Модельная задача №3

**Теоретическая задача** Проведём большое число автоматически сгенерированных экспериментов, чтобы исследовать интерполяцию полиномом Лагранжа статистически.

С помощью статистического генератора будем синтезировать функции следующего вида:

$$f(x) = a_0 + a_1x + \sin(bx) + ce^{dx},$$

где  $a_0 \sim U[0, 1]$ ,  $a_1 \sim [0, 1]$ ,  $b \in 0, 1, \dots, 9$ ,  $c \in 0, 1, \dots, 4$ ,  $d \sim U[0, 3]$ .

Интерполяция, соответственно, ведётся на отрезке  $[0, 0.9]$  при использовании равномерной сетки узлов интерполяции и числа узлов интерполяции  $n = 4$ . Указанное семейство функций достаточно разнообразно для того, чтобы адекватно оценить результаты интерполяции.

Исследуем график нормированной ошибки для 20000 запусков статистического генератора. Под нормированной ошибкой понимается выражение

$$\frac{\hat{y} - f(x)}{\frac{M_{n+1}}{(n+1)!} |\omega_{n+1}(x)| + e(\hat{y})}$$

**Результаты применения метода** На графике 12 видно, что ошибка густо сконцентрирована у нуля, поэтому можно сказать, что на функциях из заданного семейства вероятность получения существенной ошибки при интерполяции полиномом Лагранжа относительно невелика.

## 8 Параметры вычислителя

Сборка программы производилась с помощью компилятора *Intel C++ Compiler XE 13.0*.

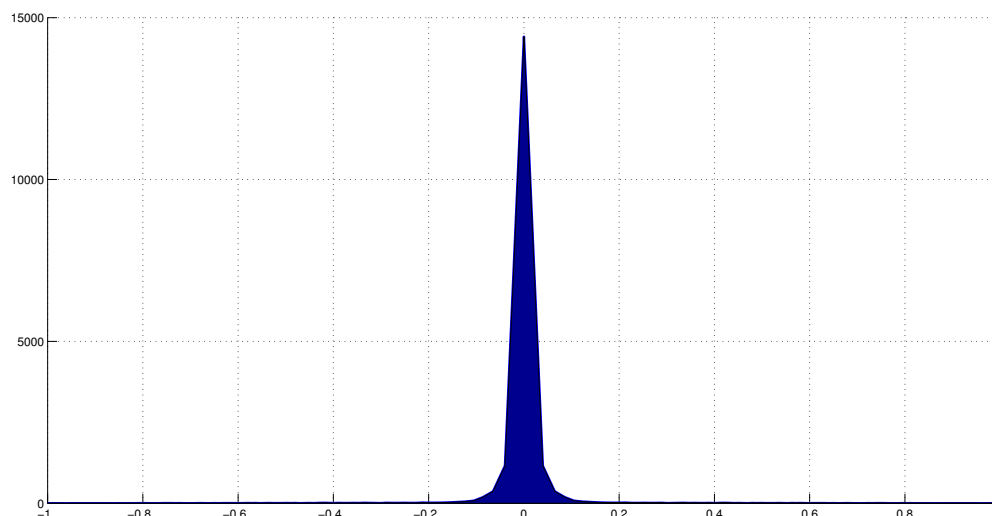


Рис. 12: Плотность нормированной ошибки (ось аргумента —  $\sqrt[0.7]{x}$ ).

Команда компиляции:

```
icl /fp:strict /Qstd=c++11 srcmain.cc lagrange.cc
```

## 9 Заключение и выводы

В данной работе был реализован и исследован метод интерполяции полиномами Лагранжа. Исходя из полученных результатов можно сделать следующие выводы:

1. Предельная аналитическая ошибка метода убывает при увеличении числа узлов интерполяции.
2. Предельная ошибка округления метода увеличивается с увеличением количества узлов.
3. Суммарная предельная ошибка, как сумма двух предыдущих, ведёт себя так же, как и большее при данном количестве узлов слагаемое: вначале убывает вслед за аналитической ошибкой, затем, с некоторого момента, начинает возрастать вместе с ошибкой погрешности.
4. Поскольку, несмотря на все оценки, при любых взятых в экспериментах количествах узлов интерполяции эмпирическая ошибка всегда убывала и была существенно меньше, чем предельная ошибка, можно сделать вывод, что полученные предельные оценки являются сильно завышенными.
5. Основным выводом является подтверждение того, что интерполяция полиномами Лагранжа является достаточно точным и удобным методом для приближения функций, заданных на небольшой (порядка 10) сетке точек.