

**Министерство науки и высшего образования Российской
Федерации
Федеральное государственное автономное образовательное
учреждение
высшего образования
«Национальный исследовательский университет ИТМО»
Факультет программной инженерии и компьютерной
техники**



**Вариант №11
Лабораторная работа №4
по дисциплине
Вычислительная математика**

Выполнил Студент группы Р3112
Пархоменко Кирилл Александрович
Преподаватель:
Наумова Надежда Александровна

г. Санкт-Петербург
2024г.

Содержание

1	Цель работы	1
2	Задание	1
2.1	Программная реализация	1
2.2	Вычислительная реализация	1
2.3	Вариант	2
3	Линейная аппроксимация	2
4	Квадратичная аппроксимация	3
5	Построения результатов	4
6	Программная реализация	5
6.1	Код и диаграммы	5
6.2	Ссылка на Github с кодом	12
7	Заключение	12

1 Цель работы

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

2 Задание

2.1 Программная реализация

Для исследования использовать

1. линейную функцию,
2. полиномиальную функцию 2-й степени,
3. полиномиальную функцию 3-й степени,
4. экспоненциальную функцию,
5. логарифмическую функцию,
6. степенную функцию.

2.2 Вычислительная реализация

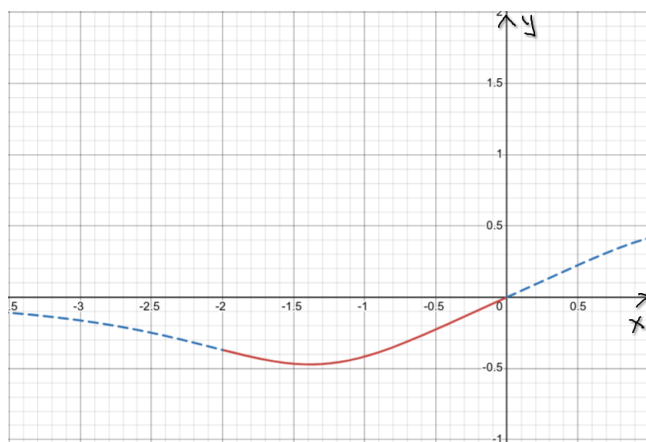
1. Сформировать таблицу табулирования заданной функции на указанном интервале (см. табл. 1)
2. Построить линейное и квадратичное приближения по 11 точкам заданного интервала;
3. Найти среднеквадратические отклонения для каждой аппроксимирующей функции. Ответы дать с тремя знаками после запятой;
4. Выбрать наилучшее приближение;
5. Построить графики заданной функции, а также полученные линейное и квадратичное приближения;
6. Привести в отчете подробные вычисления.

2.3 Вариант

Исходная функция:

$$y = \frac{5x}{x^4 + 11}, \quad x \in [-2; 0] \quad h = 0.2$$

График функции:



x	-2.0	-1.8	-1.6	-1.4	-1.2	-1.0	-0.8	-0.6	-0.4	-0.2	0.0
y	-0.37	-0.42	-0.46	-0.47	-0.46	-0.42	-0.35	-0.27	-0.18	-0.09	0.0

Таблица 1: Трассировка

3 Линейная аппроксимация

Рассмотрим в качестве эмпирической формулы линейную функцию:

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

Сумма квадратов отклонений запишется следующим образом:

$$S = \sum_{i=1}^n \varepsilon_i^2 = \sum_{i=1}^n (\phi(x_i) - y_i)^2 = \sum_{i=1}^n (ax_i^2 + b - y_i)^2 \rightarrow \min$$

Для нахождения a и b необходимо найти минимум функции S . Необходимое условие существования минимума для функции S :

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

Проведём подсчёты:

$$\sum_{i=1}^n x_i = (-2.0) + (-1.8) + (-1.6) + (-1.4) + (-1.2) + (-1.0) + (-0.8) + (-0.6) + (-0.4) + (-0.2) + 0.0 = -11.0$$

$$\sum_{i=1}^n x_i^2 = (-2.0)^2 + (-1.8)^2 + (-1.6)^2 + (-1.4)^2 + (-1.2)^2 + (-1.0)^2 + (-0.8)^2 + (-0.6)^2 + (-0.4)^2 + (-0.2)^2 + 0.0^2 = 15.4$$

$$\sum_{i=1}^n y_i = (-0.37) + (-0.42) + (-0.46) + (-0.47) + (-0.46) + (-0.42) + (-0.35) + (-0.27) + (-0.18) + (-0.09) + (-0.0) = -3.484$$

$$\begin{aligned} \sum_{i=1}^n x_i y_i &= (-2.0 \times -0.37) + (-1.8 \times -0.42) + (-1.6 \times -0.46) + (-1.4 \times -0.47) + (-1.2 \times -0.46) + (-1.0 \times -0.42) + \\ &+ (-0.8 \times -0.35) + (-0.6 \times -0.27) + (-0.4 \times -0.18) + (-0.2 \times -0.09) + (-0.0 \times -0.0) = 4.384 \end{aligned}$$

Получим систему:

$$\begin{cases} 15.4a + (-11.0)b = 4.384 \\ -11.0a + 11b = -3.484 \end{cases}$$

из которой находим:

$$\begin{aligned} \Delta &= 15.4 \cdot 11 - 11^2 = 48.4 \\ \Delta_1 &= 4.384 \cdot 11 - 11 \cdot 3.484 = 9.9 \\ \Delta_2 &= 15.4 \cdot (-3.484) - (-11.0) \cdot 4.384 = -5.4296 \end{aligned}$$

Подставим найденные значения:

$$a = \frac{9.9}{48.4} \approx 0.205; \quad b = \frac{-5.4296}{48.4} \approx -0.112$$

Тогда аппроксимирующая функция будет иметь вид:

$$\phi(x) = 0.205x - 0.112$$

Дополним таблицу:

x	-2.0	-1.8	-1.6	-1.4	-1.2	-1.0	-0.8	-0.6	-0.4	-0.2	0.0
y	-0.37	-0.42	-0.46	-0.47	-0.46	-0.42	-0.35	-0.27	-0.18	-0.09	0.0
$\phi(x)$	-0.52	-0.48	-0.44	-0.40	-0.36	-0.32	-0.28	-0.24	-0.19	-0.15	-0.11
$ y - \phi $	0.15	0.06	0.02	0.07	0.10	0.10	0.07	0.03	0.01	0.06	0.11
$ y - \phi ^2$	0.02	0.00	0.00	0.01	0.01	0.01	0.01	0.00	0.00	0.00	0.01

Таблица 2: Трассировка

Среднеквадратические отклонения по формуле:

$$\delta = \sqrt{\frac{\sum_{i=1}^n (\phi(x_i) - y_i)^2}{n}} = 0.1516$$

4 Квадратичная аппроксимация

Рассмотрим в качестве эмпирической формулы квадратичную функцию:

$$\phi(x, a_0, a_1, a_2) = a_0 + a_1x + a_2x^2$$

Сумма квадратов отклонений записывается следующим образом:

$$S = S(a_0, a_1, a_2) = \sum_{i=1}^n (a_0 + a_1x_i + a_2x_i^2 - y_i)^2 \rightarrow \min$$

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

$$\begin{cases} \frac{\partial S}{\partial a_0} = 2 \sum (a_2x_i^2 + a_1x_i + a_0 - y_i) = 0 \\ \frac{\partial S}{\partial a_1} = 2 \sum (a_2x_i^2 + a_1x_i + a_0 - y_i)x_i = 0 \\ \frac{\partial S}{\partial a_2} = 2 \sum (a_2x_i^2 + a_1x_i + a_0 - y_i)x_i^2 = 0 \end{cases}$$

$$\begin{cases} a_0n + a_1 \sum x_i + a_2 \sum x_i^2 = \sum y_i \\ a_0 \sum x_i + a_1 \sum x_i^2 + a_2 \sum x_i^3 = \sum x_i y_i \\ a_0 \sum x_i^2 + a_1 \sum x_i^3 + a_2 \sum x_i^4 = \sum x_i^2 y_i \end{cases}$$

$$\sum_{i=1}^n x_i = -11.0 \quad \sum_{i=1}^n x_i^2 = 15.4 \quad \sum_{i=1}^n y_i = -3.484 \quad \sum_{i=1}^n x_i y_i = 4.384$$

$$\sum_{i=1}^n x_i^3 = -24.2 \quad \sum_{i=1}^n x_i^4 = 40.5328 \quad \sum_{i=1}^n x_i^2 y_i = -6.3607$$

Подставим значения:

$$\begin{cases} 11 \cdot a_0 + (-11.0) \cdot a_1 + 15.4 \cdot a_2 = -3.484 \\ -11.0 \cdot a_0 + 15.4 \cdot a_1 + (-24.2) \cdot a_2 = 4.384 \\ 15.4 \cdot a_0 + (-24.2) \cdot a_1 + 40.5328 \cdot a_2 = -6.3607 \end{cases}$$

Решение системы уравнений:

$$\begin{cases} a_0 = 0.026 \\ a_1 = 0.66 \\ a_2 = 0.231 \end{cases}$$

Получим формулу для квадратичной аппроксимации

$$\phi(x) = 0.026 + 0.66 \cdot x + 0.231 \cdot x^2$$

x	-2.0	-1.8	-1.6	-1.4	-1.2	-1.0	-0.8	-0.6	-0.4	-0.2	0.0
y	-0.37	-0.42	-0.46	-0.47	-0.46	-0.42	-0.35	-0.27	-0.18	-0.09	0.0
$\phi(x)$	-0.37	-0.41	-0.44	-0.45	-0.43	-0.40	-0.35	-0.29	-0.20	-0.10	0.03
$ y - \phi $	0.00	0.01	0.02	0.03	0.03	0.01	0.00	0.02	0.02	0.01	0.03
$ y - \phi ^2$	0.00	0.00	0.00	0.00	0.00	0.00	0.00	0.00	0.00	0.00	0.00

Таблица 3: Трассировка

Среднеквадратические отклонения по формуле:

$$\delta = \sqrt{\frac{\sum_{i=1}^n (\phi(x_i) - y_i)^2}{n}} = 0.011$$

5 Построения результатов

Исходная:

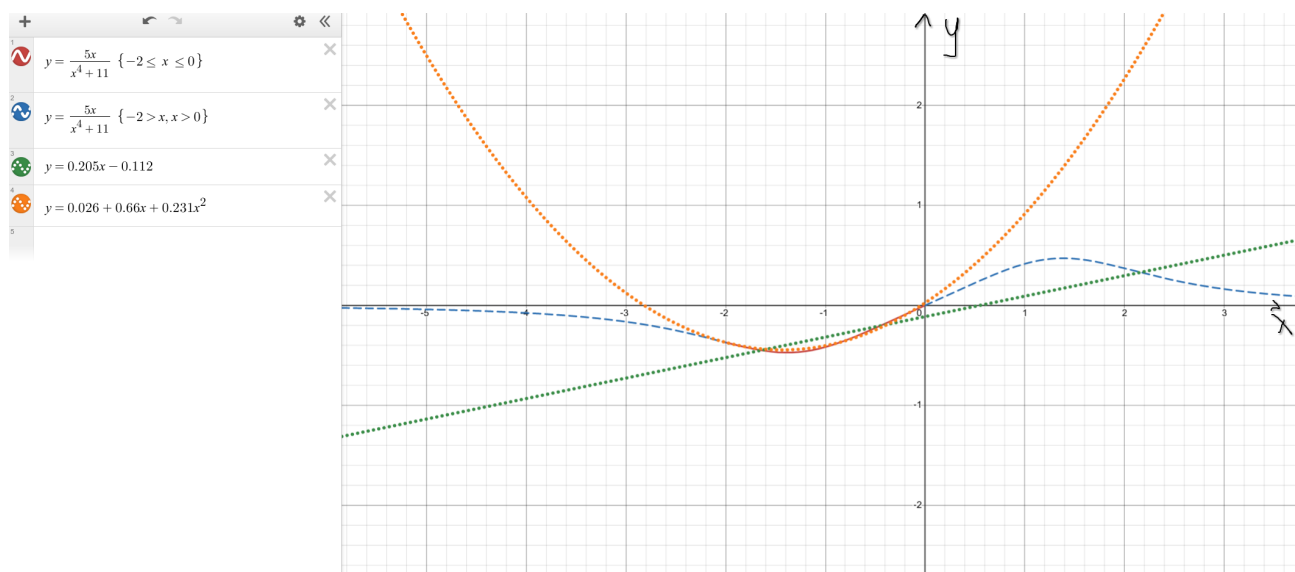
$$y = \frac{5x}{x^4 + 11}$$

Линейная:

$$\zeta(x) = 0.205x - 0.112$$

Квадратичная:

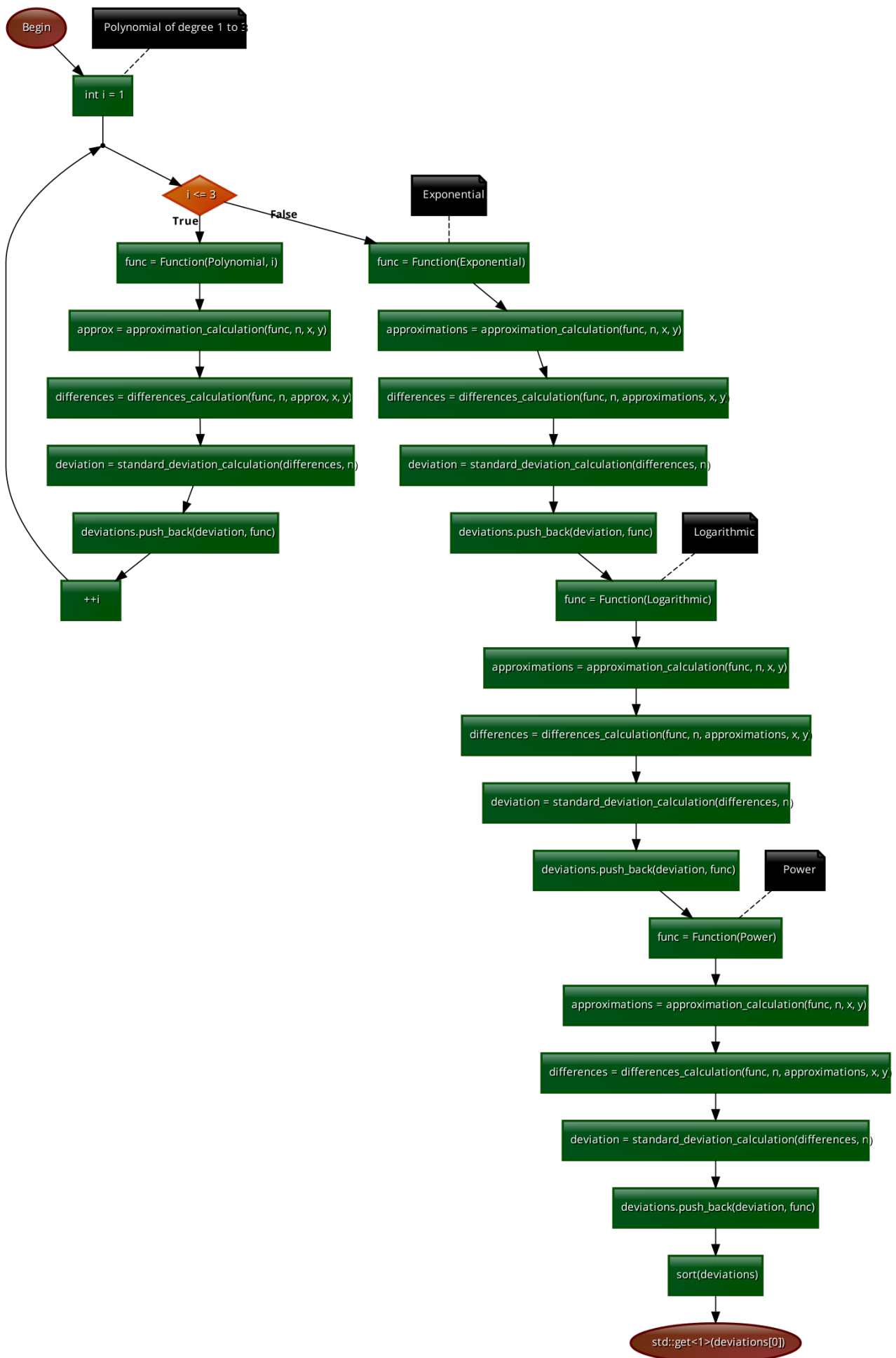
$$\aleph(x) = 0.026 + 0.66 \cdot x + 0.231 \cdot x^2$$



6 Программная реализация

6.1 Код и диаграммы

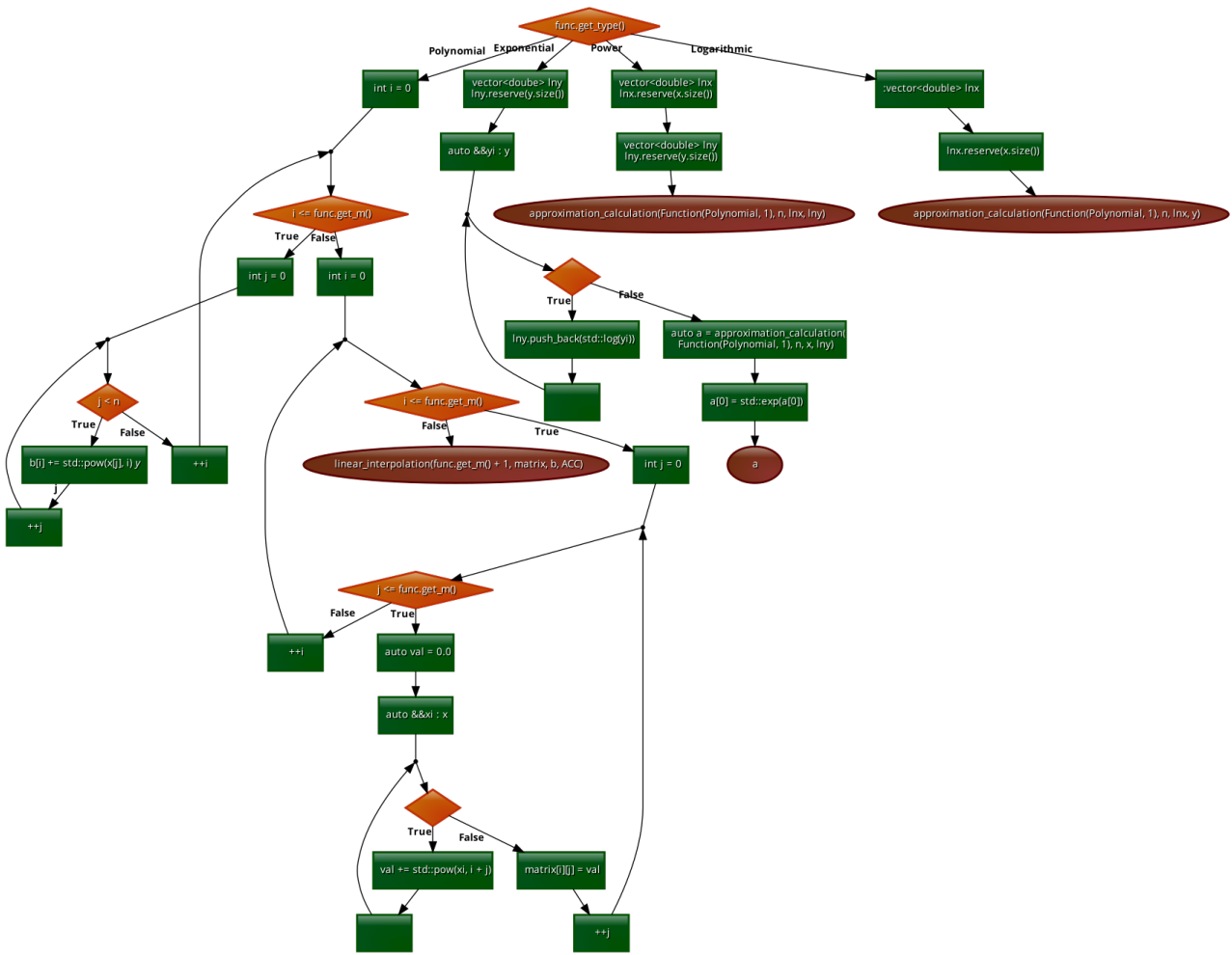
```
1 static Function find_best_function(int n, std::vector<double> const &x,  
2                                   std::vector<double> const &y) {  
3     std::vector<std::pair<double, Function>> deviations;  
4  
5     // Polynomial of degree 1 to 3  
6     for (int i = 1; i ≤ 3; ++i) {  
7         auto func = Function(Function::Type::Polynomial, i);  
8         auto approx = approximation_calculation(func, n, x, y);  
9         auto differences = differences_calculation(func, n, approx, x, y);  
10        auto deviation = standard_deviation_calculation(differences, n);  
11        deviations.push_back({deviation, func});  
12    }  
13  
14    // Exponential  
15    {  
16        auto func = Function(Function::Type::Exponential);  
17        auto approximations = approximation_calculation(func, n, x, y);  
18        auto differences = differences_calculation(func, n, approximations, x, y);  
19        auto deviation = standard_deviation_calculation(differences, n);  
20        deviations.push_back({deviation, func});  
21    }  
22  
23    // Logarithmic  
24    {  
25        auto func = Function(Function::Type::Logarithmic);  
26        auto approximations = approximation_calculation(func, n, x, y);  
27        auto differences = differences_calculation(func, n, approximations, x, y);  
28        auto deviation = standard_deviation_calculation(differences, n);  
29        deviations.push_back({deviation, func});  
30    }  
31  
32    // Power  
33    {  
34        auto func = Function(Function::Type::Power);  
35        auto approximations = approximation_calculation(func, n, x, y);  
36        auto differences = differences_calculation(func, n, approximations, x, y);  
37        auto deviation = standard_deviation_calculation(differences, n);  
38        deviations.push_back({deviation, func});  
39    }  
40  
41    std::sort(deviations.begin(), deviations.end(),  
42              [](const auto &a, const auto &b) {  
43                  return std::get<0>(a) < std::get<0>(b);  
44              });  
45    return std::get<1>(deviations[0]);  
46 }
```



```

1 static std::vector<double>
2 approximation_calculation(Function func, int n, std::vector<double> const &x,
3                             std::vector<double> const &y) {
4     switch (func.get_type()) {
5     case Function::Type::Polynomial: {
6         std::vector<double> b(func.get_m() + 1, 0.0);
7         std::vector<std::vector<double>> matrix(
8             func.get_m() + 1, std::vector<double>(func.get_m() + 1, 0.0));
9         for (int i = 0; i ≤ func.get_m(); ++i) {
10             for (int j = 0; j < n; ++j) {
11                 b[i] += std::pow(x[j], i) * y[j];
12             }
13         }
14         for (int i = 0; i ≤ func.get_m(); ++i) {
15             for (int j = 0; j ≤ func.get_m(); ++j) {
16                 auto val = 0.0;
17                 for (auto &&xi : x) {
18                     val += std::pow(xi, i + j);
19                 }
20                 matrix[i][j] = val;
21             }
22         }
23         return linear_interpolation(func.get_m() + 1, matrix, b, ACC);
24     }
25     case Function::Type::Exponential: {
26         std::vector<double> lny;
27         lny.reserve(y.size());
28         for (auto &&yi : y) {
29             lny.push_back(std::log(yi));
30         }
31         auto a = approximation_calculation(
32             Function(Function::Type::Polynomial, 1), n, x, lny);
33         a[0] = std::exp(a[0]);
34         return a;
35     }
36     case Function::Type::Power: {
37         std::vector<double> lnx;
38         lnx.reserve(x.size());
39         std::vector<double> lny;
40         lny.reserve(y.size());
41         return approximation_calculation(Function(Function::Type::Polynomial, 1),
42                                           n, lnx, lny);
43     }
44
45     case Function::Type::Logarithmic: {
46         std::vector<double> lnx;
47         lnx.reserve(x.size());
48         return approximation_calculation(Function(Function::Type::Polynomial, 1),
49                                           n, lnx, y);
50     }
51     }
52     return {};
53 }

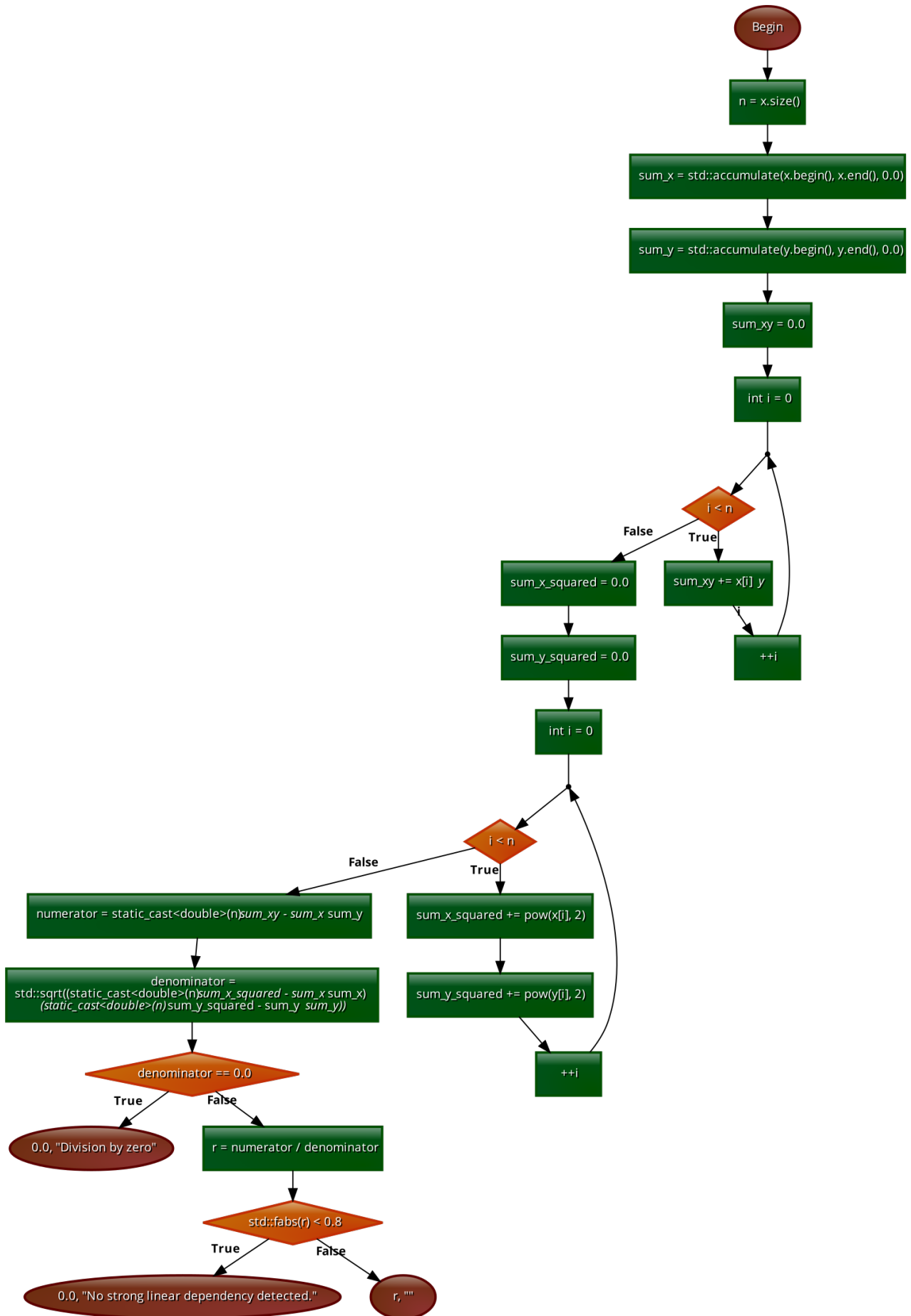
```



```

1  std::pair<double, std::string> calculate_pearson_correlation() {
2      auto n = this->x.size();
3      auto sum_x = std::accumulate(x.begin(), x.end(), 0.0);
4      auto sum_y = std::accumulate(y.begin(), y.end(), 0.0);
5      auto sum_xy = 0.0;
6      for (int i = 0; i < n; ++i) {
7          sum_xy += x[i] * y[i];
8      }
9      auto sum_x_squared = 0.0;
10     auto sum_y_squared = 0.0;
11     for (int i = 0; i < n; ++i) {
12         sum_x_squared += pow(x[i], 2);
13         sum_y_squared += pow(y[i], 2);
14     }
15
16     auto numerator = static_cast<double>(n) * sum_xy - sum_x * sum_y;
17     auto denominator =
18         std::sqrt((static_cast<double>(n) * sum_x_squared - sum_x * sum_x) *
19                 (static_cast<double>(n) * sum_y_squared - sum_y * sum_y));
20     if (denominator == 0.0) {
21         return {0.0, "Division by zero"};
22     }
23     auto r = numerator / denominator;
24     if (std::fabs(r) < 0.8) {
25         return {0.0, "No strong linear dependency detected."};
26     }
27
28     return {r, ""};

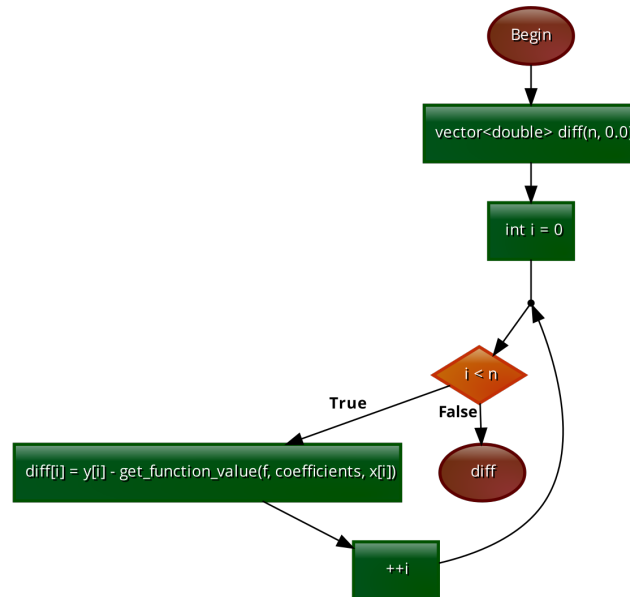
```



```

1 static std::vector<double> differences_calculation(
2     Function f, int n, std::vector<double> const &coefficients,
3     std::vector<double> const &x, std::vector<double> const &y) {
4     std::vector<double> diff(n, 0.0);
5
6     for (int i = 0; i < n; ++i) {
7         diff[i] = y[i] - get_function_value(f, coefficients, x[i]);
8     }
9
10    return diff;
11 }

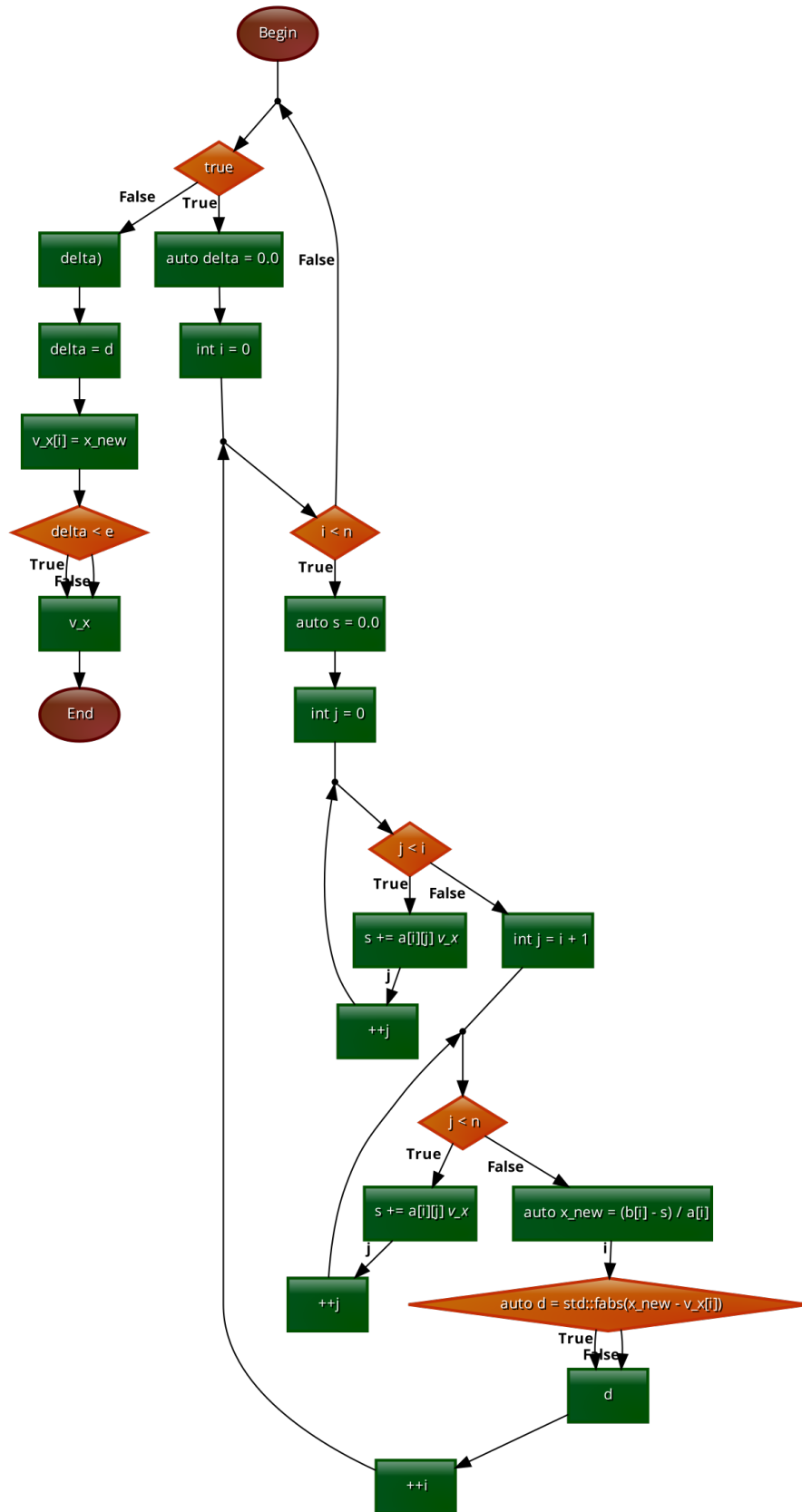
```



```

1 static std::vector<double>
2 linear_interpolation(int n, std::vector<std::vector<double>> &a,
3     std::vector<double> const &b, double e) {
4     std::vector<double> v_x(n, 0.0);
5     while (true) {
6         auto delta = 0.0;
7         for (int i = 0; i < n; ++i) {
8             auto s = 0.0;
9             for (int j = 0; j < i; ++j) {
10                s += a[i][j] * v_x[j];
11            }
12            for (int j = i + 1; j < n; ++j) {
13                s += a[i][j] * v_x[j];
14            }
15            auto x_new = (b[i] - s) / a[i][i];
16            if (auto d = std::fabs(x_new - v_x[i]); d > delta) {
17                delta = d;
18            }
19            v_x[i] = x_new;
20        }
21        if (delta < e) {
22            break;
23        }
24    }
25    return v_x;
26 }

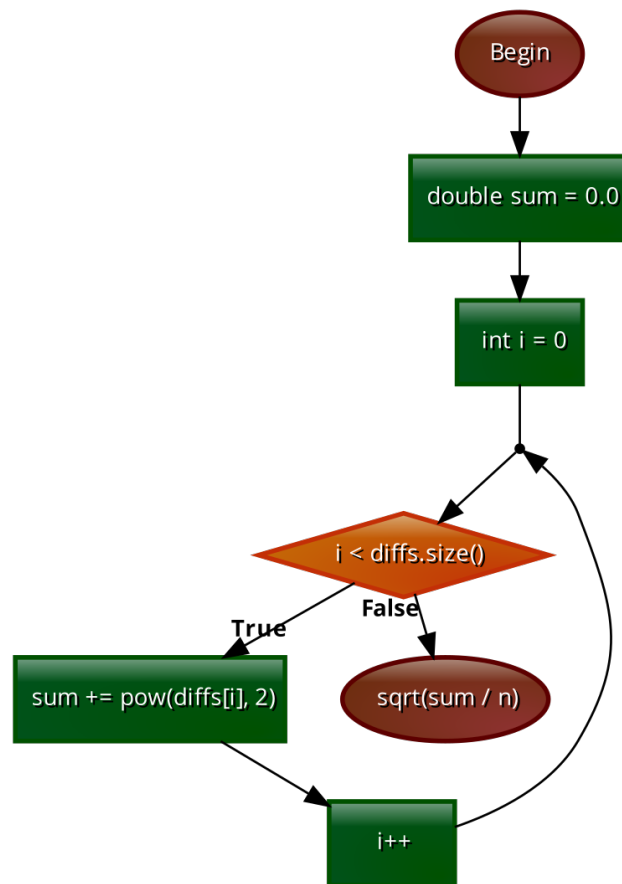
```



```

1 static double standard_deviation_calculation(std::vector<double> const &diffs,
2                                             int n) {
3     double sum = 0.0;
4     for (auto &&diff : diffs) {
5         sum += diff * diff;
6     }
7     return std::sqrt(sum / n);

```



6.2 Ссылка на Github с кодом

[GitHub](#)

7 Заключение

При работе были изучены метод аппроксимации различными функциями, написано приложение для автоматизации подсчётов. Изучено поведение аппроксимации различных функций.

Список литературы

- [1] Слайды с лекций (2023). // Кафедра информатики и вычислительной техники – Малышева Татьяна Алексеевна, к.т.н., доцент.