

Университет ИТМО

Факультет ПИиКТ

Вычислительная математика

Лабораторная работа №3

Интерполирование кубическими сплайнами

Выполнила: Наумова Надежда

Группа Р3201

Преподаватель: Перл Ольга Вячеславовна

Санкт-Петербург

2020

Описание метода

Некоторая функция $f(x)$ задана на отрезке $[a, b]$, разбитом на части $[x_{i1}, x_i]$, так, что $a = x_0 < x_1 < \dots < x_n = b$. Кубическим сплайном называется функция $S(x)$, которая

- на каждом отрезке $[x_{i1}, x_i]$ является многочленом степени не выше третьей;
- имеет непрерывные первую и вторую производные на всём отрезке $[a, b]$;
- в точках x_i выполняется равенство $S(x_i) = f(x_i)$, т. е. сплайн $S(x)$ интерполирует функцию f в точках x_i .

Интерполяция кубическими сплайнами - частный случай кусочно-полиномиальной интерполяции. В данном случае между любыми двумя соседними узлами функция интерполируется кубическим полиномом. Его коэффициенты на каждом интервале определяются из условий сопряжения в узлах:

$$f_i = y_i, f'(x_i - 0) = f'(x_i + 0), f''(x_i - 0) = f''(x_i + 0), i = 1, 2, \dots, n - 1.$$

Кроме того, на границе при $x = x_0$ и $x = x_n$ ставятся условия:

$$f''(x_0) = 0, f''(x_n) = 0. \quad (2)$$

Будем искать кубический полином в виде

$$f(x) = a_i + b_i(x - x_{i-1}) + c_i(x - x_{i-1})^2 + d_i(x - x_{i-1})^3, x_{i-1} \leq \xi \leq x_i. \quad (3)$$

Из условия $f_i = y_i$ имеем

$$f(x_{i-1}) = a_i = y_{i-1}, f(x_i) = a_i + b_i h_i + c_i h_i^2 + d_i h_i^3 = y_i, h_i = x_i - x_{i-1}, i = 1, 2, \dots, n - 1. \quad (4)$$

Вычислим производные:

$$f'(x) = b_i + 2c_i(x - x_{i-1}) + 3d_i(x - x_{i-1})^2, f''(x) = 2c_i + 6d_i(x - x_{i-1}), x_{i-1} \leq \xi \leq x_i,$$

и потребуем их непрерывности при $x = x_i$:

$$b_{i+1} = b_i + 2c_i h_i + 3d_i h_i^2, c_{i+1} = c_i + 3d_i h_i, i = 1, 2, \dots, n - 1. \quad (5)$$

Общее число неизвестных коэффициентов, очевидно, равно $4n$, число уравнений (4) и (5) равно $4n - 2$. Недостающие два уравнения получаем из условия (2) при $x = x_0$ и $x = x_n$:

$$c_1 = 0, c_n + 3d_n h_n = 0.$$

Выражение из (5) $d_i = \frac{c_{i+1} - c_i}{3h_i}$, подставляя это выражение в (4) и исключая $a_i = y_{i-1}$, получим

$$b_i = \frac{y_i - y_{i-1}}{h_i} - \frac{1}{3}h_i(c_{i+1} + 2c_i), i = 1, 2, \dots, n - 1, b_n = \frac{y_n - y_{n-1}}{h_n} - \frac{2}{3}h_n c_n.$$

Подставив теперь выражения для b_i, b_{i+1} и d_i в первую формулу (5), после несложных преобразований получаем для определения c_i разностное уравнение второго порядка

$$h_i c_i + 2(h_i + h_{i+1})c_{i+1} + h_{i+1}c_{i+2} = 3 \left(\frac{y_{i+1} - y_i}{h_{i+1}} - \frac{y_i - y_{i-1}}{h_i} \right), i = 1, 2, \dots, n-1. \quad (6)$$

С краевыми условиями

$$c_1 = 0, c_{n+1} = 0 \quad (7)$$

Условие $c_{n+1} = 0$ эквивалентно условию $c_n + 3d_n h_n = 0$ и уравнению $c_{i+1} = c_i + d_i h_i$. Разностное уравнение (6) с условиями (7) можно решить методом прогонки, представив в виде системы линейных алгебраических уравнений вида $A * x = F$, где вектор x соответствует вектору $\{c_i\}$, вектор F поэлементно равен правой части уравнения (6), а матрица A имеет следующий вид:

$$A = \begin{pmatrix} C_1 & B_1 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 \\ A_2 & C_2 & B_2 & 0 & \dots & 0 & 0 \\ 0 & A_3 & C_3 & B_3 & \dots & 0 & 0 \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & B_{n-1} \\ 0 & 0 & 0 & 0 & \dots & A_n & C_n \end{pmatrix},$$

где $A_i = h_i, i = 2, \dots, n, B_i = h_{i+1}, i = 1, \dots, n-1$
и $C_i = 2(h_i + h_{i+1}), i = 1, \dots, n$.

Метод прогонки

Метод прогонки, основан на предположении, что искомые неизвестные связаны рекуррентным соотношением:

$$x_i = \alpha_{i+1}x_{i+1} + \beta_{i+1} \quad i = 1, \dots, n-1 \quad (8)$$

Используя это соотношение, выразим x_{i-1} и x_i через x_{i+1} и подставим в i -е уравнение:

$$(A_i \alpha_i \alpha_{i+1} + C_i \alpha_{i+1} + B_i) x_{i+1} + A_i \alpha_i \beta_{i+1} + A_i \beta_i + C_i \beta_{i+1} - F_i = 0$$

, где F_i - правая часть i -го уравнения. Это соотношение будет выполняться независимо от решения, если потребовать

$$A_i \alpha_i \alpha_{i+1} + C_i \alpha_{i+1} + B_i = 0$$

$$A_i \alpha_i \beta_{i+1} + A_i \beta_i + C_i \beta_{i+1} - F_i = 0$$

Отсюда следует:

$$\alpha_{i+1} = \frac{-B_i}{A_i \alpha_i + C_i} \beta_{i+1} = \frac{F_i - A_i \beta_i}{A_i \alpha_i + C_i}$$

Из первого уравнения получим:

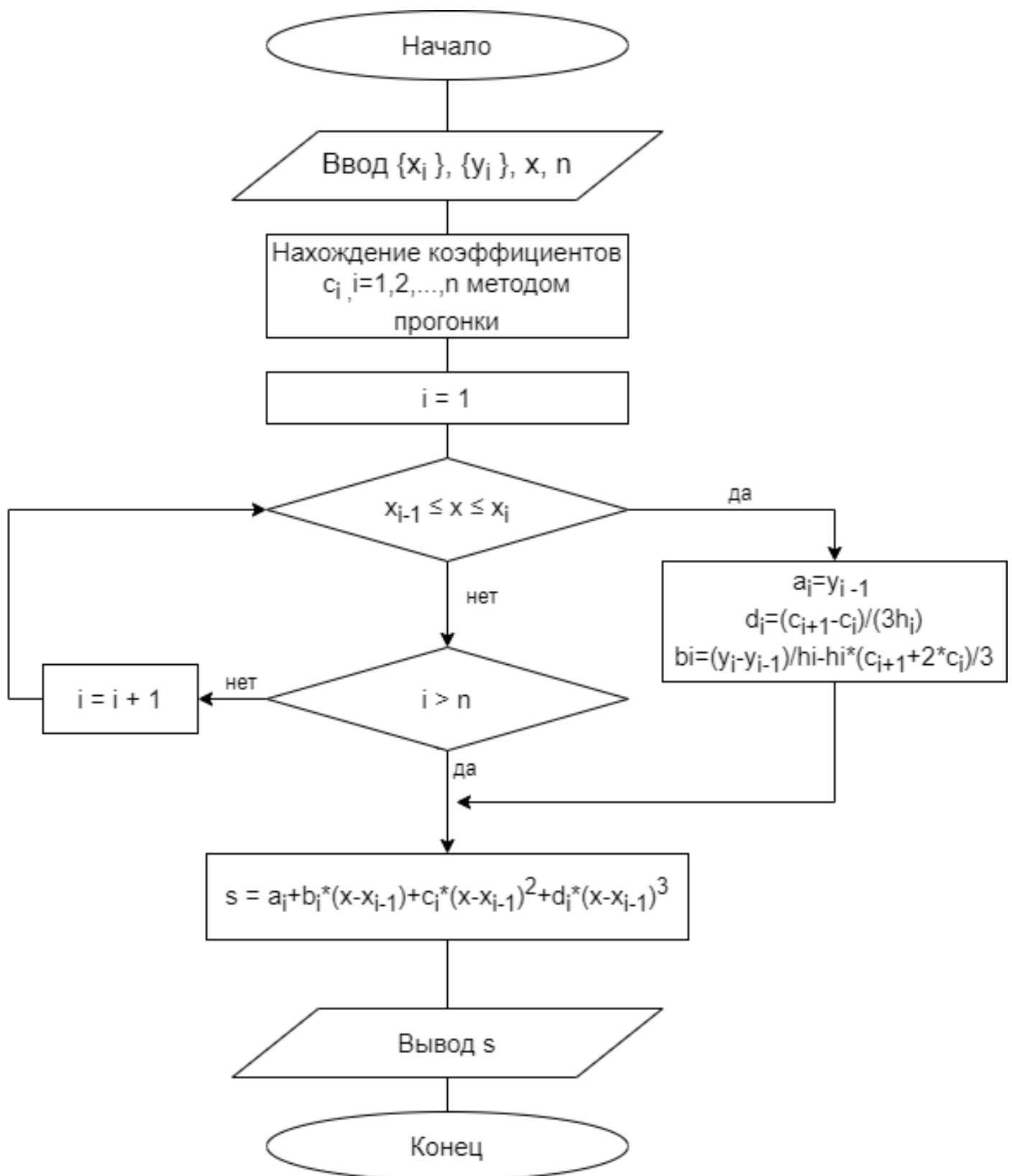
$$\alpha_2 = \frac{-B_1}{C_1} \beta_2 = \frac{F_1}{C_1}$$

После нахождения прогоночных коэффициентов α и β , используя уравнение (1), получим решение системы. При этом,

$$x_n = \frac{F_n - A_n\beta_n}{C_n + A_n\alpha_n}$$

.

Блок-схема



```

public void initSplines(double[] x, double[] y) {
    int n = x.length;
    splines = new Spline[n];
    for (int i = 0; i < n; i++) {
        splines[i] = new Spline();
        splines[i].setX(x[i]);
        splines[i].setA(y[i]);
    }
    splines[0].setC(0d);
    solveByTridiagonalMatrixAlgorithm(x, y, n);
}

private void solveByTridiagonalMatrixAlgorithm(double[] x, double[] y,
int n) {
    double[] alpha = new double[n - 1];
    double[] beta = new double[n - 1];
    alpha[0] = beta[0] = 0;

    double hi, hi_inc, A = 0, B, C = 0, F = 0, t;

    for (int i = 1; i < n - 1; i++) {
        hi = x[i] - x[i - 1];
        A = hi;
        hi_inc = x[i + 1] - x[i];
        B = hi_inc;
        C = (hi_inc + hi) * 2;
        F = 6 * ((y[i + 1] - y[i])/hi_inc + (y[i] - y[i - 1])/hi);
        t = (A * alpha[i - 1] + C);

        alpha[i] = -B / t;
        beta[i] = (F - A * beta[i - 1]) / t;
    }
    splines[n - 1].setC((F - A * beta[n - 2]) / (C + A * alpha[n - 2]));

    for (int i = n - 2; i > 0; i--)
        splines[i].setC(alpha[i] * splines[i + 1].getC() + beta[i]);

    for (int i = n - 1; i > 0; i--) {
        hi = x[i] - x[i - 1];
        splines[i].setD((splines[i].getC() - splines[i - 1].getC())
/ hi);
        splines[i].setB((hi * (2 * splines[i].getC() +
splines[i - 1].getC()) / 6) +

```

```

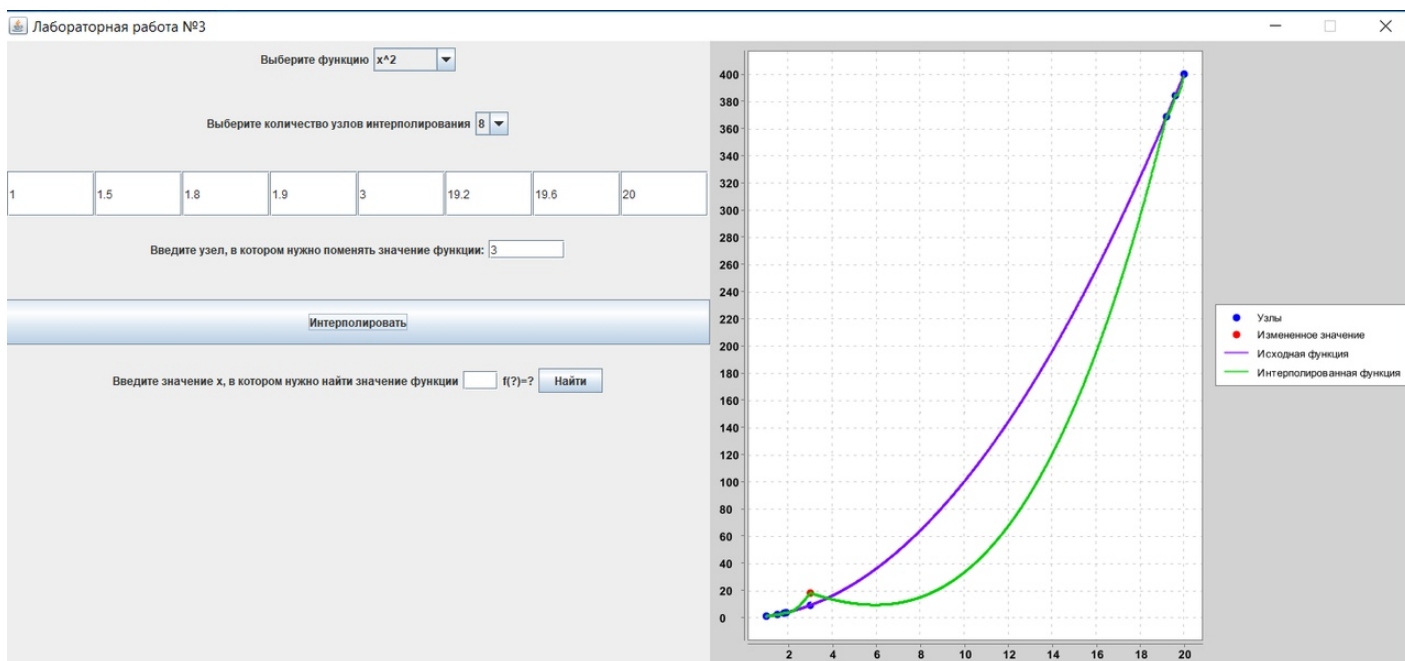
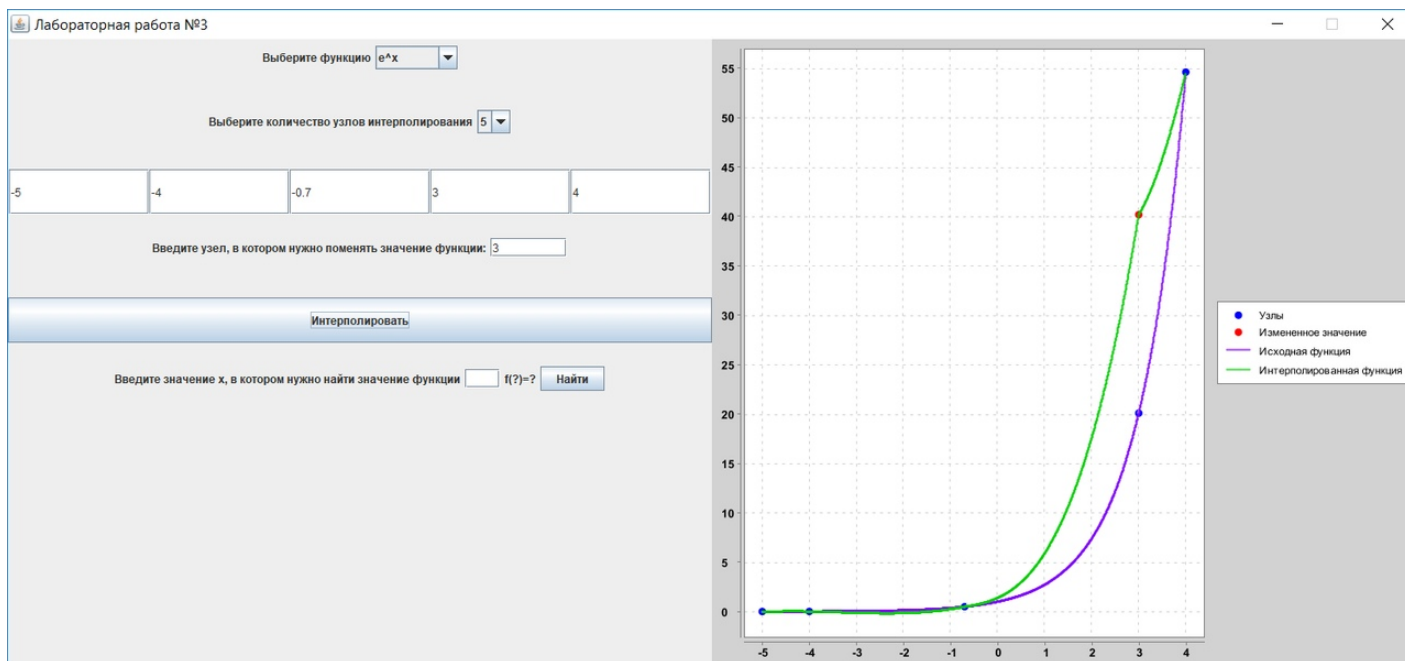
        (y[i] - y[i - 1]) / hi);
    }
}

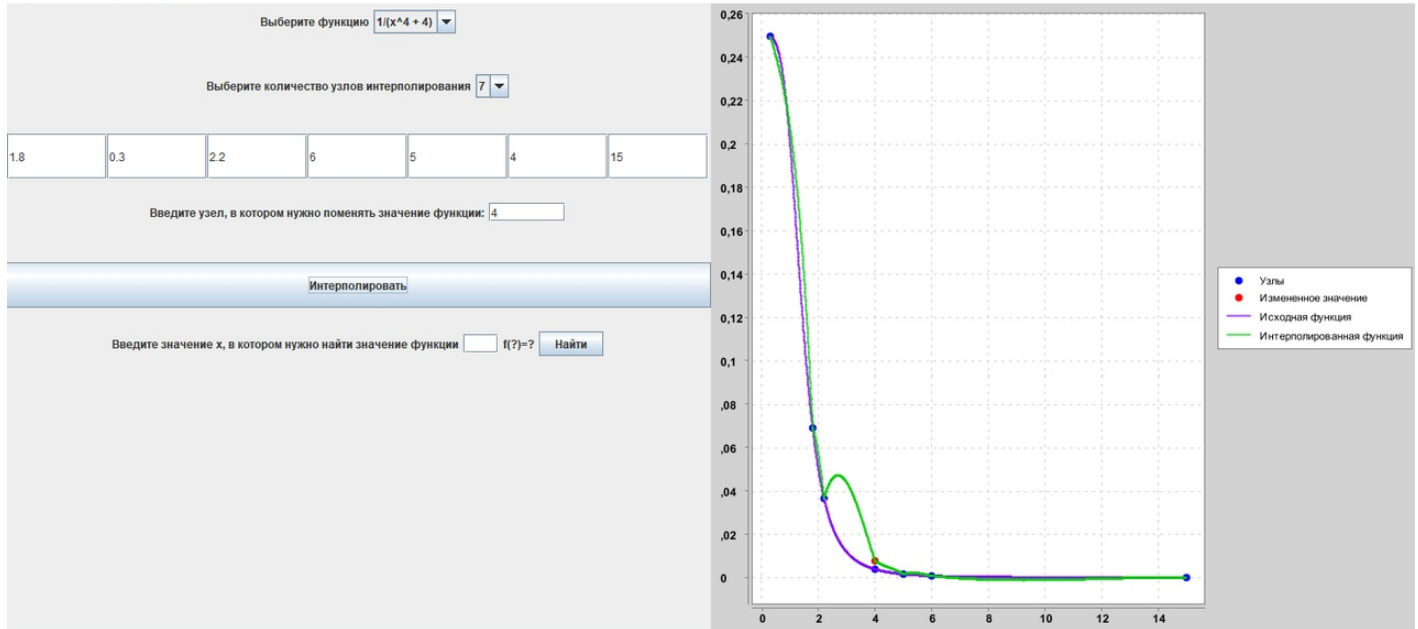
public Function interpolate () {
    return this::getInterpolatedY;
}

private double getInterpolatedY(double x) {
    Spline spline;
    if (x >= splines[splines.length - 1].getX())
        spline = splines[splines.length - 1];
    else if (x <= splines[0].getX())
        spline = splines[0];
    else {
        int k, left = 0, right = splines.length - 1;
        while (right > left + 1) {
            k = left + (right - left) / 2;
            if (x <= splines[k].getX())
                right = k;
            else
                left = k;
        }
        spline = splines[right];
    }
    double dx = x - spline.getX();
    double value = spline.getA() + spline.getB() * dx
        + spline.getC() * dx * dx/2 +
        spline.getD()* dx * dx * dx/6;
    return value;
}

```

Примеры





Вывод: интерполирование кубическими сплайнами - один из способов кусочно-полиномиальной интерполяции, когда весь отрезок разбивают на частичные отрезки и на каждом из частичных отрезков приближенно заменяют исходную функцию многочленом невысокой (в данном случае, третьей степени), в отличие от формул Ньютона и Лагранжа, где отрезок не разбивается. Интерполяцию кубическими сплайнами рационально применять, если $f(x)$ - периодическая или тригонометрическая функция. Что касается других методов интерполяции, а именно формул Ньютона и Лагранжа, то формулу Лагранжа можно применять для таблиц с различными расстояниями между узлами, а формулы Ньютона – только для таблиц с равноотстоящими узлами. Формулы Ньютона имеют следующее преимущество перед формулой Лагранжа: добавление в таблицу узлов интерполяции при использовании формулы Лагранжа ведет к необходимости пересчета каждого коэффициента заново, тогда как при использовании формулы Ньютона достаточно добавить к уже существующему многочлену только одно слагаемое. Кроме того, по сравнению с этими методами большую точность интерполяции можно получить применением методов сплайн-интерполяции. Что касается сравнения с методом аппроксимации, то следует обратить внимание на разницу в постановке задач аппроксимации и интерполяции: интерполянт должен принадлежать к определенному классу и в точках $x_i (i = 0, 1, \dots, n)$ принимать те же значения, что и исходная функция, для аппроксиманта это требование обязательным не является, но должен выполняться критерий наилучшего приближения. В методе наименьших квадратов поле выбора класса аппроксимирующей функции $f(x_i, A, B, C, \dots)$ строится сумма вида $Q = \sum_{i=1}^n [f(x_i, A, B, C, \dots) - y_i]^2$. Исходными значениями параметров A, B, C, \dots полагаются числа, которые обеспечивают минимум суммы Q .