МОСКОВСКИЙ АВИАЦИОННЫЙ ИНСТИТУТ (НАЦИОНАЛЬНЫЙ ИССЛЕДОВАТЕЛЬСКИЙ УНИВЕРСИТЕТ)

Институт №8 «Информационыые технологиии прикладная математика» Кафедра 806 «Вычислительная математика и программирование»

Лабораторная работа №3 по курсу «Численные методы»

Студент: Д.Д. Наумов

Преподаватель: И.Э. Иванов

Группа: М8О-406Б-17

Дата:

Оценка: Подпись:

Задание

Используя таблицу значений Y_i функции y=f(x), вычисленных в точках X_i , $i=0,\ldots,3$ построить интерполяционные многочлены Лагранжа и Ньютона, проходящие через точки $\{X_i,Y_i\}$. Вычислить значение погрешности интерполяции в точке X^* .

$$y = tg(x)$$

1.
$$X = \left\{0, \frac{\pi}{8}, \frac{2\pi}{8}, \frac{3\pi}{8}\right\}$$

2.
$$X = \left\{0, \frac{\pi}{8}, \frac{\pi}{3}, \frac{3\pi}{8}\right\}$$

$$X^* = \frac{3\pi}{16}$$

Задача интерполяции – найти функцию F(x), принимающую в точках x_i те же значения y_i . Тогда, условие интерполяции:

$$F(x_i) = y_i$$

При этом предполагается, что среди значений x_i нет одинаковых.

Точки x_i называют узлами интерполяции.

Многочлен Лагранжа

При глобальной интерполяции на всем интервале [a,b] строится единый многочлен. Одной из форм записи интерполяционного многочлена для глобальной интерполяции является многочлен Лагранжа:

$$L_n(x) = \sum_{i=0}^n y_i l_i(x)$$

где $l_i(x)$ базисные многочлены степени n:

$$l_i = \prod_{\substack{j=1\\j\neq i}}^n \frac{x - x_j}{x_i - x_j} = \frac{(x - x_0)(x - x_1)\dots(x - x_{i-1})(x - x_{i+1})\dots(x - x_n)}{(x_i - x_0)(x_i - x_1)\dots(x_i - x_{i-1})(x_i - x_{i+1})\dots(x_i - x_n)}$$

Многочлен $l_i(x_i)$ удовлетворяет условию

$$l_i(x_j) = \begin{cases} 1, & i = j \\ 0, & i \neq j \end{cases}$$

Это условие означает, что многочлен равен нулю при каждом x_j кроме x_i , то есть $x_0, x_1, \ldots, x_{i-1}, x_{i+1}, \ldots, x_n$ – корни этого многочлена. Таким образом, степень многочлена $L_n(x)$ равна n и при $x \neq x_i$ обращаются в ноль все слагаемые суммы, кроме слагаемого с номером i = j, равного y_i .

Многочлен Ньютона

Другая форма записи интерполяционного многочлена — интерполяционный многочлен Ньютона с разделенными разностями. Пусть функция f(x) задана с произвольным шагом, и точки таблицы значений пронумерованы в произвольном порядке.

Разделенные разности нулевого порядка совпадают со значениями функции в узлах. Разделенные разности первого порядка определяются через разделенные разности нулевого порядка:

$$f(x_i, x_{i+1}) = \frac{f(x_{i+1}) - f(x_i)}{x_{i+1} - x_i}$$

Разделенные разности второго порядка определяются через разделенные разности первого порядка:

$$f(x_i, x_{i+1}, x_{i+2}) = \frac{f(x_{i+1}, x_{i+2}) - f(x_i, x_{i+1})}{x_{i+2} - x_i}$$

Разделенные разности k-го порядка определяются через разделенные разности порядка k-1:

$$f(x_i, x_{i+1}, \dots, x_{i+k}) = \frac{f(x_{i+1}, \dots, x_{x+k}) - f(x_i, \dots, x_{i+k-1})}{x_{i+k} - x_i}$$

Используя понятие разделенной разности интерполяционный многочлен Ньютона можно записать в следующем виде:

$$P_n(x) = f(x_0) + f(x_0, x_1) \cdot (x - x_0) + f(x_0, x_1, x_2) \cdot (x - x_0) \cdot (x - x_1) + f(x_0, x_1, \dots, x_n) \cdot (x - x_0) \cdot (x - x_1) \cdot \dots \cdot (x - x_{n-1})$$

За точностью расчета можно следить по убыванию членов суммы. Если функция достаточно гладкая, то справедливо приближенное равенство

$$f(x) - P_n(x) \approx P_{n+1}(x) - P_n(x)$$

Это приближенное равенство можно использовать для практической оценки погрешности интерполяции:

$$\varepsilon_n = |P_{n+1}(x) - P_n|$$

Полином Лагранжа

```
1 |
       vdouble CoefPolynomLagrange (const vdouble& x, const vdouble& y) {
 2
           int n = x.size();
 3
           vdouble w(n, 1);
 4
           for (int i = 0; i < n; ++i) {
               for (int j = 0; j < n; ++j) {
 5
 6
                   if (j != i) {
 7
                      w[i] *= x[i] - x[j];
 8
                   }
 9
               }
10
               w[i] = y[i] / w[i];
11
12
           return w;
13
       }
14
15
       double PolynomLagrange(const vdouble& x, const vdouble& y, double x0) {
16
           int n = x.size();
           vdouble coef = CoefPolynomLagrange(x, y);
17
18
           double y0 = 0;
19
           for (int i = 0; i < n; ++i) {
20
               double p = 1;
21
               for (int j = 0; j < n; ++j) {
22
                   if (i != j) {
23
                      p *= x0 - x[j];
24
25
               }
26
               y0 += p * coef[i];
27
28
29
           return y0;
30
```

Полином Ньютона

```
1 | class PolynomNewton {
2
   public:
3
       PolynomNewton (const vdouble& x, const vdouble& y) {
4
5
           ft = vvdouble(x.size(), vdouble());
6
           X = x;
7
           int n = x.size();
           for (int i = 0; i < n; ++i) {
8
9
               ft[i].push_back(y[i]);
10
           for (int j = 0; j < n - 1; ++j) {
11
```

```
12
               for (int i = 0; i < n - j - 1; ++i) {
13
                   double f = ft[i][j] - ft[i + 1][j];
14
                   f /= x[i] - x[i + j + 1];
15
                   ft[i].push_back(f);
               }
16
           }
17
18
19
20
       void AddPoint(double x, double y) {
21
           int n = X.size();
22
           X.push_back(x);
23
           ft.push_back(vdouble());
24
           ft[n].push_back(y);
           for (int i = n; i > 0; --i) {
25
26
               double f = ft[i - 1][n - i] - ft[i][n - i];
27
               f /= X[i - 1] - X[n];
28
               ft[i - 1].push_back(f);
29
           }
30
       }
31
32
       const vvdouble& GetFT() const {
33
           return ft;
34
       }
35
36
       double operator() (double x0) const {
37
           int n = X.size();
38
           double y0 = 0;
39
           double p = 1;
           for (int i = 0; i < n; ++i) {
40
41
               y0 += ft[0][i] * p;
42
               p *= (x0 - X[i]);
43
44
45
           return y0;
       }
46
47
   private:
       vvdouble ft;
48
49
       vdouble X;
50
       vdouble Y;
51 || };
```

Пример работы программы

```
1 | (base) MacBook-Air-Dima:Program dandachok$ ./a.out
2 | X*: 0.589049
3 | Real: 0.668179
4 |
5 | Test case 1: [0, 0.3927, 0.7854, 1.178]
4 | Lagrange method: 0.6446, Error: 0.02357
7 | Newton method: 0.6446, Error: 0.02357
8 |
9 | Test case 2: [0, 0.3927, 1.047, 1.178]
10 | Lagrange method: 0.5853, Error: 0.08293
11 | Newton method: 0.5853, Error: 0.08293
```

Задание

Построить кубический сплайн для функции, заданной в узлах интерполяции, предполагая, что сплайн имеет нулевую кривизну при $x=x_0$ и $x=x_4$. Вычислить значение функции в точке $x=X^*$.

$$X^* = 1.5$$

i	0	1	2	3	4
x_i	0.0	0.9	1.8	2.7	3.6
f_i	0.0	0.36892	0.85408	1.7856	6.3138

Использование одной интерполяционной формулы на большом числе узлов нецелесообразно. Интерполяционный многочлен может проявить свои колебательные свойства, его значения между узлами могут сильно отличаться от значений интерполируемой функции. Одна из возможностей преодоления этого недостатка заключается в применении сплайн-интерполяции. Суть сплайн-интерполяции заключается в определении интерполирующей функции по формулам одного типа для различных непересекающихся промежутков и в стыковке значений функции и её производных на их границах.

Наиболее широко применяемым является случай, когда между любыми двумя точками разбиения исходного отрезка строится многочлен n-й степени:

$$S(x) = \sum_{k=0}^{n} a_{ik} x^{k}, \quad x_{i-1} \leqslant x \leqslant x_{i}, \quad i = 1, \dots, n$$

который в узлах интерполяции принимает значения аппроксимируемой функции и непрерывен вместе со своими (n-1) производными. Такой кусочно-непрерывный интерполяционный многочлен называется сплайном. Его коэффициенты находятся из условий равенства в узлах сетки значений сплайна и приближаемой функции, а также равенства n-1 производных соответствующих многочленов. На практике наиболеечасто используется интерполяционный многочлен третьей степени, который удобно представить, как

$$S(x) = a_i + b_i(x - x_{i-1}) + c_i(x - x_{i-1})^2 + d_i(x - x_{i-1})^3$$

где
$$x_{i-1} \leqslant x \leqslant x_i, \quad i = 1, ..., n$$

Для построения кубического сплайна необходимо построить n многочленов третьей степени, т.е. определить 4n неизвестных a,b,c,d. Эти коэффициенты ищутся из условий в узлах сетки.

$$S(x_{i-1}) = a_i = a_{i-1} + b_{i-1}(x_{i-1} - x_{i-2}) + c_{i-1}(x_{i-1} - x_{i-2})^2 + d_{i-1}(x_{i-1} - x_{i-2})^3 = f_{i-1}$$

$$S'(x_{i-1}) = b_i = b_{i-1} + 2c_{i-1}(x_{i-1} - x_{i-2}) + 3d_{i-1}(x_{i-1} - x_{i-2})^2$$

$$S''(x) = 2c_i = 2c_{i-1} + 6d_{i-1}(x_{i-1} - x_{i-2})$$

$$S(x_0) = a_1 = f_0$$

$$S''(x_0) = c_1 = 0$$

$$S(x_n) = a_n + b_n(x_n - x_{i-1}) + c_n(x_n - x_{n-1})^2 + d_n(x_n - x_{n-1})^3 = f_n$$

$$S''(x_n) = c_n + 3d_n(x_n - x_{n-1}) = 0$$

Предполагается, что сплайны имеют нулевую кривизну на концах отрезка. В общем случае могут быть использованы и другие условия.

Если ввести обозначение $h_i = x_i - x_{i-1}$, и исключить из системы a_i, b_i, d_i , то можно получить систему из n-1 линейных алгебраических уравнений относительно c_i , $i=2,\ldots,n$ с трехдиагональной матрицей:

$$2(h_1 + h_2)c_2 + h_2c_3 = 3\left(\frac{f_2 - f_1}{h_2} - \frac{f_1 - f_0}{h_1}\right)$$

$$h_{i-1}c_{i-1} + 2(h_{i-1} + h_i)c_i + h_ic_{i+1} = 3\left(\frac{f_i - f_{i-1}}{h_i} - \frac{f_{i-1} - f_{i-2}}{h_{i-1}}\right) \qquad i = 3, \dots, n-1$$

$$h_{n-1}c_{n-1} + 2(h_{n-1} + h_i)c_n + 3\left(\frac{f_n - f_{n-1}}{h_n} - \frac{f_{n-1} - f_{n-2}}{h_{n-1}}\right)$$

Остальные коэффициенты сплайнов могут быть восстановлены по формулам:

$$a_{i} = f_{i-1}$$

$$b_{i} = \frac{f_{i} - f_{i-1}}{h_{i}} - \frac{1}{3}h_{i}(c_{i+1} + 2c_{i})$$

$$i = 1, \dots, n - 1$$

$$d_{i} = \frac{c_{i+1} - c_{i}}{3h_{i}}$$

$$i = 1, \dots, n - 1$$

$$c_{1} = 0$$

$$b_{n} = \frac{f_{n} - f_{n-1}}{h_{n}} - \frac{2}{3}h_{n}c_{n}$$

$$d_{n} = -\frac{c_{n}}{3h_{n}}$$

```
1 | class CubicSplines {
 2
   public:
 3
       CubicSplines (vdouble x, vdouble y) :
 4
       (x)x
 5
           int n = x.size();
 6
           c = SweepMethod(GetSweepMatrix(x, y));
 7
           c.insert(c.begin(), 0);
 8
           a = y;
 9
           a.pop_back();
10
           b.resize(n - 1);
           d.resize(n - 1);
11
12
           for (int i = 0; i < n - 2; ++i) {
13
               double h = (x[i + 1] - x[i]);
               b[i] = (y[i + 1] - y[i]) / h;
14
15
               b[i] = h * (c[i + 1] + 2*c[i]) / 3;
               d[i] = (c[i + 1] - c[i]) / h / 3;
16
17
           double h = x[n - 1] - x[n - 2];
18
19
           b[n - 2] = (y[n - 1] - y[n - 2]) / h - 2*h*c[n - 2] / 3;
20
           d[n - 2] = -c[n - 2] / h / 3;
21
       }
22
23
       double operator() (double x0) {
24
           double y0;
25
           int i;
26
           for (i = 0; i < x.size() - 1; ++i) {
27
               if (x[i] \le x0 \&\& x0 \le x[i + 1]) {
28
                   break;
29
               }
30
           }
31
           double dx = x0 - x[i];
           y0 = a[i] + b[i]*dx + c[i]*pow(dx, 2) + d[i]*pow(dx, 3);
32
33
           return y0;
34
   private:
35
36
37
       vvdouble GetSweepMatrix (const vdouble& x, const vdouble& y) {
38
           int n = x.size();
39
           vvdouble m(n - 2, vdouble(4));
40
           vdouble h = GetH(x);
41
           m[0][0] = 0;
           m[0][1] = 2 * (h[1] + h[2]);
42
43
           m[0][2] = h[2];
44
           m[0][3] = GetD(y, h, 0);
45
46
           for (int i = 1; i < n - 2; ++i) {
               m[i][0] = h[i + 1];
47
```

```
48
                m[i][1] = 2 * (h[i + 1] + h[i + 2]);
49
                m[i][2] = h[i + 2];
50
                m[i][3] = GetD(y, h, i);
            }
51
            m[n - 3][2] = 0;
52
53
            return m;
54
55
56
        vdouble GetH (const vdouble& x) {
57
            int n = x.size();
58
            vdouble h(x.size());
59
            h[0] = 1;
            for (int i = 1; i < n; ++i) {
60
61
                h[i] = x[i] - x[i - 1];
62
63
            return h;
64
        }
65
66
        double GetD (const vdouble& y, const vdouble& h, int i) {
            double res = (y[i + 2] - y[i + 1]) / h[i + 2];
res -= (y[i + 1] - y[i]) / h[i + 1];
67
68
69
            return 3*res;
70
        }
71
72
        vdouble x;
73
        vdouble a;
74
        vdouble b;
75
        vdouble c;
76
        vdouble d;
77 || };
```

Задание

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.

i	0	1	2	3	4	5
x_i	-0.9	0.0	0.9	1.8	2.7	3.6
y_i	-0.36892	0.0	0.36892	0.85408	1.7856	6.3138

Метод наименших квадратов

Пусть задана таблично в узлах x_j функция $y_j = f(x_j), \quad j = 0, 1, \dots, N$. 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 i = 0квадратичного отклонения многочлена от таблично заданной функции.

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

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

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

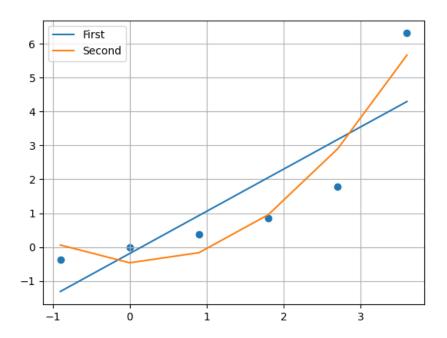
Эту систему для удобства преобразуют к следующему виду:

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

Такая система 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.

```
vdouble SimpleIter (const vvdouble& m, vdouble b, double eps) {
 1
 2
        int n = m.size();
 3
        vvdouble a = m;
       for (int i = 0; i < n; ++i) {
 4
 5
           b[i] /= m[i][i];
 6
           for (int j = 0; j < n; ++j) {
 7
               a[i][j] = i == j ? 0: -m[i][j] / m[i][i];
 8
 9
       }
10
       vdouble x = b;
11
        vdouble prev_x;
12
       int count_iter = 0;
13
       do {
14
           count_iter++;
15
           prev_x = x;
16
           x = b + a * prev_x;
        } while (Norma(x - prev_x) > eps);
17
        std::cout << "Simple method iters count: " << count_iter << '\n';</pre>
18
19
       return x;
20
   }
21
22
   vdouble ZeidelMethod (const vvdouble& m, vdouble b, double eps) {
23
       int n = m.size();
24
       vvdouble a = m;
25
       for (int i = 0; i < n; ++i) {
26
           b[i] /= m[i][i];
27
           for (int j = 0; j < n; ++j) {
28
               a[i][j] = i == j ? 0: -m[i][j] / m[i][i];
29
           }
30
       }
31
        vdouble x = b;
32
       vdouble prev_x;
33
       double count_iter = 0;
34
        do {
35
           count_iter++;
36
           prev_x = x;
37
           for (int i = 0; i < n; ++i) {
38
               x[i] = b[i];
39
               for (int j = 0; j < n; ++j) {
40
                   x[i] += x[j] * a[i][j];
41
           }
42
43
        } while (Norma(x - prev_x) > eps);
44
        std::cout << "Zeidel method iter count: " << count_iter << '\n';</pre>
45
       return x;
46 || }
```

```
1 | (base) MacBook-Air-Dima:Program dandachok$ ./part3 <tests/input/part3.t
2 | SSE first pow:8.67907
3 | SSE second pow: 2.35577
4 | First pow result: [-1.312, -0.1901, 0.9315, 2.053, 3.175, 4.296]
5 | Second pow result: [0.06011, -0.4645, -0.166, 0.9556, 2.9, 5.668]
6 | (base) MacBook-Air-Dima:Program dandachok$
```



Задание

Вычислить первую и вторую производную от таблично заданной функции $y_i=f(x_i),$ i=0,1,2,3,4 в точке $x=X^*.$

$$X^* = 2.0$$

i	0	1	2	3	4
x_i	1.0	1.5	2.0	2.5	3.0
y_i	0.0	0.40547	0.69315	0.91629	1.0986

Формулы численного дифференцирования в основном используются при нахождении производных от функции, заданной таблично. Исходная функция, заменяется некоторой приближающей, легко вычисляемой функцией. Наиболее часто в качестве приближающей функции берется интерполяционный многочлен, а производные соответствующих порядков определяются дифференцированием многочлена. При решении практических задач, как правило, используются аппроксимации первых и вторых производных.

В первом приближении, таблично заданная функция может быть аппроксимирована отрезками прямой

$$y(x) \approx \varphi(x) = y_i + \frac{y_{i+1} - y_i}{x_{i+1} - x_i} (x - x_i), \qquad x \in [x_i, x_{i+1}]$$

Тогда

$$y'(x) \approx \varphi'(x) = \frac{y_{i+1} - y_i}{x_{i+1} - x_i} = const, \quad x \in [x_i, x_{i+1}]$$

производная является кусочно-постоянной функцией и рассчитывается с первым порядком точности в крайних точках интервала, и со вторым порядком точности в средней точке интервала.

Для вычисления второй производной, необходимо использовать интерполяционный многочлен, как минимум второй степени. После дифференцирования многочлена получаем

$$y''(x) \approx \varphi''(x) = 2 \frac{\frac{y_{i+2} - y_{i+1}}{x_{i+2} - x_{i+1}} - \frac{y_{i+1} - y_i}{x_{i+1} - x_i}}{x_{i+2} - x_i}, \qquad x \in [x_i, x_{i+1}]$$

```
1 | class Diff {
    public:
 3
        Diff(vdouble x, vdouble y): x(x), y(y) {}
 4
 5
        double dif(double x0) {
 6
            int n = x.size();
 7
            int i = getInterval(x0);
 8
            double d = dy(i) / dx(i);
 9
            d \ += \ (dydx(i \ + \ 1) \ - \ dydx(i)) \ * \ (2*x0 \ - \ x[i] \ - \ x[i+1]) \ / \ (x[i \ + \ 2] \ - \ x[i]);
10
            return d;
        }
11
12
13
        double dif2(double x0) {
            int n = x.size();
14
15
            int i = getInterval(x0);
16
            double d;
17
            d = 2*(dydx(i + 1) - dydx(i)) / (x[i + 2] - x[i]);
18
            return d;
19
    private:
20
21
22
        double dx(int i) {
23
            return x[i + 1] - x[i];
24
25
26
        double dy(int i) {
27
            return y[i + 1] - y[i];
28
        }
29
30
        double dydx(int i) {
31
            return dy(i) / dx(i);
32
33
34
        int getInterval(double x0) {
35
            int n = x.size();
36
            int i;
37
            for (i = 0; i < n - 1; ++i) {
                if (x[i] \le x0 \&\& x0 \le x[i + 1]) {
38
39
                   break;
40
                }
41
            }
42
            return i;
43
44
        vdouble x;
45
        vdouble y;
46 || };
```

Пример работы программы

```
1 (base) MacBook-Air-Dima:Program dandachok$ ./part4
2 First dif: 0.51082
3 Second dif -0.25816
```

- 4 | (base) MacBook-Air-Dima:Program dandachok\$

Задание

Вычислить определенный интеграл $F=\int\limits_{x_0}^{x_1}y\,dx$, методами прямоугольников, трапеций, Симпсона с шагами $h_1,\,h_2.$ Оценить погрешность вычислений, используя Метод Рунге-Ромберга:

$$y = \frac{x}{(3x+4)^3}$$
, $X_0 = -1$, $X_k = 1$, $h_1 = 0.5$, $h_2 = 0.25$

Формулы численного интегрирования используются в тех случаях, когда вычислить аналитически определенный интеграл не удается. Отрезок разбивают точками с достаточно мелким шагом и на одном или нескольких отрезках подынтегральную функцию заменяют такой приближающей так что она, во-первых, близка, а, во-вторых, интеграл от неё легко вычисляется. В нашем случае будем использовать интерполяционный многочлен, при чем коэффиценты различны на каждом отрезке.

$$f(x) = P_n(x, \overline{a}_i) + R_n(x, \overline{a}_i), \qquad x \in [x_i, x_{i+k}]$$

где R_n - остаточный член интерполяции.

Тогда

$$F = \sum_{i=1}^{N} \int_{x_{i-1}}^{x_{i}} P_n(x, \overline{a}_i) dx + R$$

где $R = \sum_{i=1}^N \int\limits_{x_i-1}^{x_i} R_n(x, \overline{a}_i) \, dx$ - остаточный член формулы численного интегрирования или её погрешность.

Заменим подынтегральную функцию, интерполяционным многочленом Лагранжа нулевой степени, проходящим через середину отрезка, получим формулу прямоугольников.

$$\int_{a}^{b} f(x) dx \approx \sum_{i=1}^{N} h_{i} f\left(\frac{x_{i-1-x_{i}}}{2}\right)$$

В случае таблично заданных функций удобно в качестве узлов интерполяции выбрать начало и конец отрезка интегрирования, т.е. заменить функцию многочленом Лагранжа первой степени.

$$F = \int_{a}^{b} f(x) dx \approx \frac{1}{2} \sum_{i=1}^{N} (f_{i-1} + f_i) h_i$$

Эта формула носит название формулы трапеций.

Для повышения порядка точности формулы численного интегрирования заменим подынтегральную кривую параболой – интерполяционным многочленом второй степени, выбрав в качестве узлов интерполяции концы и середину отрезка интегрирования.

Для случая $h_i = \frac{x_i - x_{i-1}}{2}$, получим формулу Симпсона(парабол):

$$F = \int_{a}^{b} f(x) dx \approx \frac{1}{3} \sum_{i=1}^{N} (f_{i-1} + 4f_{i-\frac{1}{2}} + f_i) h_i$$

Метод Рунге-Ромберга-Ричардсона позволяет получать более высокий порядок точности вычисления. Если имеются результаты вычисления определённого интеграла на сетке с шагом $h-F=F_h+O(h^p)$ и на сетке с шагом $kh-F=F_{kh}+O((kh)^p)$, то

$$F = \int_{a}^{b} f(x) dx = F_h + \frac{F_h - F_{hk}}{k^p - 1} + O(h^{p+1})$$

```
1 | class Integrate {
   public:
 2
 3
       Integrate(double (*f)(double)) : f(f) {}
 4
       Integrate(vdouble x, vdouble y) :x(x), y(y){}
 5
 6
       void makeNet(double 1, double r, double h) {
 7
           x = GetX(1, r, h);
 8
           y = GetY(x, f);
 9
       }
10
       double RectangleMethod (double 1, double r, double h) {
11
12
           makeNet(1, r, h);
13
           int n = x.size();
14
           double res = 0;
15
           for (int i = 0; i < n - 1; ++i) {
               double d = f((x[i] + x[i + 1]) / 2);
16
17
               res += d;
           }
18
19
           res *= h;
20
           return res;
21
       }
22
23
       double Trapezium (double 1, double r, double h) {
24
           makeNet(1, r, h);
25
           int n = x.size();
26
           double res = Sum(y);
27
           res -= (y[0] + y[n - 1]) / 2;
28
           res *= h;
           return res;
29
30
       }
31
32
       double Simpson (double 1, double r, double h) {
33
           makeNet(1, r, h);
34
           int n = x.size();
35
           double res = y[0] + y[n - 1];
36
           for (int i = 1; i < n - 1; ++i) {
37
               res += i % 2? 4*y[i]: 2*y[i];
38
39
           res *= h / 3;
           return res;
40
       }
41
42
43
       double RungeRombergOpt (double f1, double f2, double h1, double h2) {
44
           double k = h2 / h1;
45
           return f1 + (f1 - f2) / (k*k - 1);
       }
46
47 | private:
```

```
48
        vdouble GetX(double 1, double r, double h) {
49
           double x0 = 1;
50
           vdouble x;
51
           while (x0 \le r) \{
               x.push_back(x0);
52
53
               x0 += h;
54
55
           return x;
56
        }
57
        double (*f)(double) = nullptr;
58
59
        vdouble x;
60
        vdouble y;
61 | };
```

Пример работы программы

```
1 | (base) MacBook-Air-Dima:Program dandachok$ ./part5
2 | H1 H2 Runge-Romberg
3 | Rectangle method: -0.0709098 -0.102439 -0.112949
4 | Trapezium method: -0.263769 -0.167339 -0.135196
5 | Simpson method: -0.185511 -0.135196 -0.118425
6 | (base) MacBook-Air-Dima:Program dandachok$
```

Точное значение интеграла $\int_{-1}^{1} \frac{x}{(3x+4)^3} \approx 0.12245$

Метод прямоугольников:

• при шаге 0.5: -0.0709098

• при шаге 0.25: -0.102439

• методом Рунге-Ромберга-Ричардсона -0.112949

• абсолютная погрешность 0.009501

Метод трапеций:

• при шаге 0.5: -0.263769

• при шаге 0.25: -0.167339

• методом Рунге-Ромберга-Ричардсона -0.135196

• абсолютная погрешность -0.012746

Метод Симпсона:

• при шаге 0.5: -0.185511

• при шаге 0.25: -0.135196

• методом Рунге-Ромберга-Ричардсона -0.118425

• абсолютная погрешность 0.004025