

**Московский авиационный институт  
(национальный исследовательский университет)**

**Факультет информационных технологий и прикладной  
математики**

**Кафедра вычислительной математики и программирования**

**Лабораторные работы по курсу «Численные методы»**

Студент: Д. А. Тарпанов  
Преподаватель: Д. Л. Ревизников  
Группа: М8О-307Б-19  
Дата:  
Оценка:  
Подпись:

**Москва, 2022**

# 1 Вычислительные методы линейной алгебры

## 1 LU-разложение матриц. Метод Гаусса

### 1.1 Постановка задачи

Реализовать алгоритм LU-разложения матриц (с выбором главного элемента) в виде программы. Используя разработанное программное обеспечение, решить систему линейных алгебраических уравнений (СЛАУ). Для матрицы СЛАУ вычислить определитель и обратную матрицу.

### 1.2 Консоль

```
4
-8 5 8 -6
2 7 -8 -1
-5 -4 1 -6
5 -9 -2 8
-144 25 -21 103
Решение системы:
x1=9.000000
x2=-6.000000
x3=-6.000000
x4=-1.000000
Определитель: 1867.000000
Обратная матрица:
-0.392608 -0.303160 -0.101768 -0.408677
0.049813 0.043921 -0.077129 -0.014997
-0.089448 -0.186395 -0.087306 -0.155865
0.279057 0.192287 -0.044992 0.324585
```

### 1.3 Исходный код

```
1  #include "matrix.cpp"
2
3  #include <algorithm>
4  #include <cmath>
5  #include <utility>
6
7  template <class T>
8  class LU {
9  private:
10     const T EPS = 1e-6;
11
12     Matrix<T> L, U;
13     T determinant;
14     std::vector<std::pair<int,int>> swaps;
15
16     void decompose() {
17         int n = U.Size();
18         for (int i = 0; i < n; ++i) {
19             int maxEl = i;
20             for (int j = i + 1; j < n; ++j) {
21                 if (abs(U[j][i]) > abs(U[maxEl][i])) {
22                     maxEl = j;
23                 }
24             }
25             if (maxEl != i) {
26                 std::pair<int,int> swap = std::make_pair(i, maxEl);
27                 swaps.push_back(swap);
28                 U.swapRows(i, maxEl);
29                 L.swapRows(i, maxEl);
30                 L.swapColumns(i, maxEl);
31             }
32             for (int j = i + 1; j < n; ++j) {
33                 if (abs(U[i][i]) < EPS) {
34                     continue;
35                 }
36                 T m = U[j][i]/U[i][i];
37                 L[j][i] = m;
38                 for (int k = 0; k < n; ++k) {
39                     U[j][k] -= m * U[i][k];
40                 }
41             }
42         }
43         if (swaps.size() % 2 == 1) {
44             determinant = -1;
45         } else determinant = 1;
46         for (int i = 0; i < n; ++i) {
47             determinant *= U[i][i];
48         }
49     }
50 }
```

```

48     }
49 }
50 void Swap(std::vector<T> &a) {
51     for (auto &i : swaps) {
52         std::swap(a[i.first], a[i.second]);
53     }
54 }
55 public:
56     LU(const Matrix<T> &m) : L(m.Size(), true), U(m){
57         decompose();
58     }
59     friend std::ostream & operator << (std::ostream &out, const LU<T> lu) {
60         out << "Lower matrix:\n" << lu.L << "Upper matrix:\n" << lu.U;
61         return out;
62     }
63     T Determinant() {
64         return determinant;
65     }
66     std::vector<T> solve(std::vector<T> b){
67         int n = b.size();
68         Swap(b);
69         std::vector<T> z(n);
70         for (int i = 0; i < n; ++i) { //Lz = b
71             T summ = b[i];
72             for (int j = 0; j < i; ++j){
73                 summ -= z[j] * L[i][j];
74             }
75             z[i] = summ;
76         }
77         std::vector<T> x(n);
78         for (int i = n - 1; i >= 0; --i) { // Ux = z
79             if (abs(U[i][i]) < EPS) {
80                 continue;
81             }
82             T summ = z[i];
83             for (int j = n - 1; j > i; --j) {
84                 summ -= x[j] * U[i][j];
85             }
86             x[i] = summ/U[i][i];
87         }
88         return x;
89     }
90     ~LU() = default;
91 };

```

## 2 Метод прогонки

### 2.1 Постановка задачи

Реализовать метод прогонки в виде программы, задавая в качестве входных данных ненулевые элементы матрицы системы и вектор правых частей. Используя разработанное программное обеспечение, решить СЛАУ с трехдиагональной матрицей.

### 2.2 Консоль

```
5
10 -1
-8 16 1
6 -16 6
-8 16 -5
5 -13
16 -110 24 -3 87
Решение системы:
x1 = 1.000000
x2 = -6.000000
x3 = -6.000000
x4 = -6.000000
x5 = -9.000000
```

## 2.3 Исходный код

```
1 | #include <iostream>
2 | #include <vector>
3 |
4 | template <class T>
5 | class Tridiag {
6 | private:
7 |     const T EPS = 1e-6;
8 |
9 |     int n;
10 |     std::vector<T> a, b, c;
11 | public:
12 |     Tridiag(const int &size) : n(size), a(n), b(n), c(n) {}
13 |
14 |     friend std::istream & operator >> (std::istream &in, Tridiag<T> &t) {
15 |         in >> t.b[0] >> t.c[0];
16 |         for (int i = 1; i < t.n - 1; ++i) {
17 |             in >> t.a[i] >> t.b[i] >> t.c[i];
18 |         }
19 |         in >> t.a.back() >> t.b.back();
20 |         return in;
21 |     }
22 |
23 |     std::vector<T> Solve(const std::vector<T> &d) {
24 |         std::vector<T> p(n);
25 |         p[0] = -c[0] / b[0];
26 |         std::vector<T> q(n);
27 |         q[0] = d[0] / b[0];
28 |         for (int i = 1; i < n; ++i) {
29 |             p[i] = -c[i] / (b[i] + a[i]*p[i-1]);
30 |             q[i] = (d[i] - a[i]*q[i-1])/(b[i] + a[i]*p[i-1]);
31 |         }
32 |         std::vector<T> x(n);
33 |         x.back() = q.back();
34 |         for (int i = n - 2; i >= 0; --i) {
35 |             x[i] = p[i] * x[i+1] + q[i];
36 |         }
37 |         return x;
38 |     }
39 |     ~Tridiag() = default;
40 | };
```

## 3 Итерационные методы решения СЛАУ

### 3.1 Постановка задачи

Реализовать метод простых итераций и метод Зейделя в виде программ, задавая в качестве входных данных матрицу системы, вектор правых частей и точность вычислений. Используя разработанное программное обеспечение, решить СЛАУ. Проанализировать количество итераций, необходимое для достижения заданной точности.

### 3.2 Консоль

```
4 0.000001
15 0 7 5
-3 -14 -6 1
-2 9 13 2
4 -1 3 9
176 -111 74 76
Метод простых итераций, решение системы:
x1 = 9.000000
x2 = 5.000000
x3 = 3.000000
x4 = 4.000000
Количество итераций: 88
Метод Зейделя, решение системы:
x1 = 9.000000
x2 = 5.000000
x3 = 3.000000
x4 = 4.000000
Количество итераций: 31
```

### 3.3 Исходный код

```
1 | #ifndef ITERATION_HPP
2 | #define ITERATION_HPP
3 |
4 | #include <cmath>
5 | #include "matrix.cpp"
6 |
7 | class iter_solver {
8 | private:
9 |     using matrix = matrix_t<double>;
10 |    using vec = std::vector<double>;
11 |
12 |    matrix a;
13 |    size_t n;
14 |    double eps;
15 |
16 |    static constexpr double INF = 1e18;
17 | public:
18 |     int iter_count;
19 |
20 |     iter_solver(const matrix & _a, double _eps = 1e-6) {
21 |         if (_a.rows() != _a.cols()) {
22 |             throw std::invalid_argument("Matrix is not square");
23 |         }
24 |         a = matrix(_a);
25 |         n = a.rows();
26 |         eps = _eps;
27 |     }
28 |
29 |     static double norm(const matrix & m) {
30 |         double res = -INF;
31 |         for (size_t i = 0; i < m.rows(); ++i) {
32 |             double s = 0;
33 |             for (double elem : m[i]) {
34 |                 s += std::abs(elem);
35 |             }
36 |             res = std::max(res, s);
37 |         }
38 |         return res;
39 |     }
40 |
41 |     static double norm(const vec & v) {
42 |         double res = -INF;
43 |         for (double elem : v) {
44 |             res = std::max(res, std::abs(elem));
45 |         }
46 |         return res;
47 |     }
}
```



```

48
49 std::pair<matrix, vec> precalc_ab(const vec & b, matrix & alpha, vec & beta) {
50     for (size_t i = 0; i < n; ++i) {
51         beta[i] = b[i] / a[i][i];
52         for (size_t j = 0; j < n; ++j) {
53             if (i != j) {
54                 alpha[i][j] = -a[i][j] / a[i][i];
55             }
56         }
57     }
58     return std::make_pair(alpha, beta);
59 }
60
61 vec solve_simple(const vec & b) {
62     matrix alpha(n);
63     vec beta(n);
64     precalc_ab(b, alpha, beta);
65     double eps_coef = 1.0;
66     if (norm(alpha) - 1.0 < eps) {
67         eps_coef = norm(alpha) / (1.0 - norm(alpha));
68     }
69     double eps_k = 1.0;
70     vec x(beta);
71     iter_count = 0;
72     while (eps_k > eps) {
73         vec x_k = beta + alpha * x;
74         eps_k = eps_coef * norm(x_k - x);
75         x = x_k;
76         ++iter_count;
77     }
78     return x;
79 }
80
81 vec zeidel(const vec & x, const matrix & alpha, const vec & beta) {
82     vec x_k(beta);
83     for (size_t i = 0; i < n; ++i) {
84         for (size_t j = 0; j < i; ++j) {
85             x_k[i] += x_k[j] * alpha[i][j];
86         }
87         for (size_t j = i; j < n; ++j) {
88             x_k[i] += x[j] * alpha[i][j];
89         }
90     }
91     return x_k;
92 }
93
94 vec solve_zeidel(const vec & b) {
95     matrix alpha(n);
96     vec beta(n);

```

```

97     precalc_ab(b, alpha, beta);
98     matrix c(n);
99     for (size_t i = 0; i < n; ++i) {
100         for (size_t j = i; j < n; ++j) {
101             c[i][j] = alpha[i][j];
102         }
103     }
104     double eps_coef = 1.0;
105     if (norm(alpha) - 1.0 < eps) {
106         eps_coef = norm(c) / (1.0 - norm(alpha));
107     }
108     double eps_k = 1.0;
109     vec x(beta);
110     iter_count = 0;
111     while (eps_k > eps) {
112         vec x_k = zeidel(x, alpha, beta);
113         eps_k = eps_coef * norm(x_k - x);
114         x = x_k;
115         ++iter_count;
116     }
117     return x;
118 }
119
120 ~iter_solver() = default;
121 };
122
123 #endif /* ITERATION_HPP */

```

## 4 Метод вращений

### 4.1 Постановка задачи

Реализовать метод вращений в виде программы, задавая в качестве входных данных матрицу и точность вычислений. Используя разработанное программное обеспечение, найти собственные значения и собственные векторы симметрических матриц. Проанализировать зависимость погрешности вычислений от числа итераций.

### 4.2 Консоль

```
3 0.000001
-8 9 6
9 9 1
6 1 8
Собственные значения:
l1 = -13.141391
l2 = 14.757377
l3 = 7.384014
Собственные векторы:
0.903164 0.429261 0.005498
-0.356301 0.756677 -0.548168
-0.239468 0.493127 0.836350
Количество итераций: 7
```

### 4.3 Исходный код

```
1 // A^T = A
2 #include <cmath>
3 #include "matrix.cpp"
4
5 class Rotation {
6 private:
7     int n;
8     Matrix<double> a;
9     double eps;
10    Matrix<double> v;
11
12    static double EndCondition(const Matrix<double> &m) {
13        int n = m.Size();
14        double result = 0;
15        for (int i = 0; i < n; ++i) {
16            for (int j = 0; j < n; ++j) {
17                if (i == j) {
18                    continue;
19                }
20                result += m[i][j] * m[i][j]; //
21            }
22        }
23        return std::sqrt(result);
24    }
25
26    double CalculatePhi(int i, int j) {
27        if (std::abs(a[i][i] - a[j][j]) < 1e-9) {
28            return std::atan(1.0); //pi/4
29        } else {
30            return 0.5 * std::atan(2*a[i][j]/(a[i][i] - a[j][j]));
31        }
32    }
33
34    Matrix<double> CreateRotationMatrix(int i, int j, double phi) {
35        Matrix<double> u(n, true);
36        u[i][i] = std::cos(phi);
37        u[i][j] = -std::sin(phi);
38        u[j][i] = std::sin(phi);
39        u[j][j] = std::cos(phi);
40        return u;
41    }
42
43    void Build() {
44        count = 0;
45        while(EndCondition(a) > eps) {
46            ++count;
47            int max_i = 0, max_j = 1;
```

```

48         for (int i = 0; i < n; ++i) {
49             for (int j = 0; j < n; ++j) {
50                 if (i == j) {
51                     continue;
52                 }
53                 if (std::abs(a[i][j]) > std::abs(a[max_i][max_j])) {
54                     max_i = i;
55                     max_j = j;
56                 }
57             }
58         }
59         double phi = CalculatePhi(max_i, max_j);
60         Matrix<double> u = CreateRotationMatrix(max_i, max_j, phi);
61         v = v * u;
62         a = u.Transponse() * a * u;
63     }
64 }
65
66 public:
67     int count;
68
69     Rotation(const Matrix<double> &a, double _eps): n(_a.Size()), a(_a), eps(_eps), v(
70         n, true){
71         Build();
72     }
73     Matrix<double> getEigenvectors() {
74         return v;
75     }
76     std::vector<double> getEigenValues() {
77         std::vector<double> result(n);
78         for (int i = 0; i < n; ++i) {
79             result[i] = a[i][i];
80         }
81         return result;
82     }
83     ~Rotation() = default;
84 };

```

## 5 QR алгоритм

### 5.1 Постановка задачи

Реализовать алгоритм QR – разложения матриц в виде программы. На его основе разработать программу, реализующую QR – алгоритм решения полной проблемы собственных значений произвольных матриц, задавая в качестве входных данных матрицу и точность вычислений. С использованием разработанного программного обеспечения найти собственные значения матрицы.

### 5.2 Консоль

```
3 0.00001
0 -1 3
-1 6 -3
-8 4 2
Количество итераций: 27
Собственные значения:
l_1 = 2.31146 + i * 5.10345
l_2 = 2.31146 + i * -5.10345
l_3 = 3.37709
```

### 5.3 Исходный код

```
1 | #include "matrix.cpp"
2 | #include <complex>
3 | #include <cmath>
4 |
5 | class QR {
6 | private:
7 |     static constexpr double INF = 1e18;
8 |     static constexpr std::complex<double> COMP_INF = std::complex<double>(INF, INF);
9 |
10 |     int n;
11 |     Matrix<double> a;
12 |     double eps;
13 |     std::vector<std::complex<double>> eigen;
14 |
15 |     //  $V^T * V$ 
16 |     double vtv(const std::vector<double> &vec) {
17 |         double res = 0;
18 |         for (auto elem: vec) {
19 |             res += elem*elem;
20 |         }
21 |         return res;
22 |     }
23 |
24 |     double norm2(const std::vector<double> &vec) {
25 |         return std::sqrt(vtv(vec));
26 |     }
27 |
28 |     Matrix<double> vvt(const std::vector<double> &vec) {
29 |         int size = vec.size();
30 |         Matrix<double> res(size);
31 |         for (int i = 0; i < size; ++i) {
32 |             for (int j = 0; j < size; ++j) {
33 |                 res[i][j] = vec[i] * vec[j];
34 |             }
35 |         }
36 |         return res;
37 |     }
38 |
39 |     double sign(double x) {
40 |         if (x < eps) {
41 |             return -1.0;
42 |         } else if (x > eps) {
43 |             return 1.0;
44 |         }
45 |     }
46 |
47 | }
```

```

48 Matrix<double> HH(const std::vector<double> &vec, int el) {
49     std::vector<double> v(vec);
50     v[el] += sign(vec[el]) * norm2(vec);
51     return Matrix<double>(n, true) - (2.0 / vtv(v)) * vvt(v); //E - (2/vtv)*vvt
52 }
53
54 // (ajj - l)(aj1j1 - l) = ajj1 * aj1j
55 // ajj * aj1j1 - ajj * l - aj1j1 * l - ajj1 * aj1j + l*l = 0
56 // l^2 - l * (-ajj - aj1j1) + ajj1 * aj1j - ajj1 * aj1j = 0
57 std::pair<std::complex<double>, std::complex<double>> eq_solver(double ajj, double
    aj1j1, double ajj1, double aj1j) {
58     double a = 1.0;
59     double b = - (ajj + aj1j1);
60     double c = ajj * aj1j1 - aj1j * ajj1;
61     double dd = b * b - 4 * a * c;
62     if (dd > eps) {
63         std::complex<double> bad(NAN, NAN);
64         return std::make_pair(bad, bad);
65     }
66     std::complex<double> d(0.0, std::sqrt(-dd));
67     std::complex<double> x1 = (-b + d) / (2.0 * a);
68     std::complex<double> x2 = (-b - d) / (2.0 * a);
69     return std::make_pair(x1, x2);
70 }
71
72 void calcEigen() {
73     for (int i = 0; i < n; ++i) {
74         if (i < n - 1 && !(std::abs(a[i+1][i]) < eps)) { //if subdiagonal are not
            small
75             auto [l1, l2] = eq_solver(a[i][i], a[i+1][i+1], a[i][i+1], a[i+1][i]);
76             if (std::isnan(l1.real())) {
77                 ++i;
78                 continue;
79             }
80             eigen[i] = l1;
81             eigen[++i] = l2;
82         } else {
83             eigen[i] = a[i][i];
84         }
85     }
86 }
87
88 bool checkDiag(){
89     for (int i = 0; i < n; ++i) {
90         double sum = 0;
91         for (int j = i + 2; j < n; ++j) {
92             sum += a[j][i] * a[j][i];
93         }
94         double norm = std::sqrt(sum);

```



```

95         if (!(norm < eps)) {
96             return false;
97         }
98     }
99     return true;
100 }
101
102 bool checkEps() {
103     if (!checkDiag()) {
104         return false;
105     }
106     std::vector<std::complex<double>> prev(eigen);
107     calcEigen();
108     for (int i = 0; i < n; ++i) {
109         double delta = std::norm(eigen[i] - prev[i]);
110         if (delta > eps) {
111             return false;
112         }
113     }
114     return true;
115 }
116
117 void build() {
118     iter_count = 0;
119     while (!checkEps()) {
120         ++iter_count;
121         Matrix<double> q(n, true);
122         Matrix<double> r(a);
123         for (int i = 0; i < n - 1; ++i){
124             std::vector<double> b(n);
125             for (int j = i; j < n; ++j) {
126                 b[j] = r[j][i];
127             }
128             Matrix<double> h = HH(b,i);
129             q = q * h; //  $Q_k = H_1 H_2 \dots H_k$ 
130             r = h * r;
131         }
132         a = r * q;
133     }
134 }
135
136 public:
137     int iter_count;
138
139     QR(const Matrix<double> &a, double _eps) : n(a.Size()), a(a), eps(_eps), eigen(n
140         , COMP_INF) {
141         build();
142     }
143
144     std::vector<std::complex<double>> getEigen() {

```

```
143 ||         calcEigen();
144 ||         return eigen;
145 ||     }
146 ||
147 ||     ~QR() = default;
148 || };
```

## 2 Численные методы решения нелинейных уравнений

### 1 Решение нелинейных уравнений

#### 1.1 Постановка задачи

Реализовать методы простой итерации и Ньютона решения нелинейных уравнений в виде программ, задавая в качестве входных данных точность вычислений. С использованием разработанного программного обеспечения найти положительный корень нелинейного уравнения (начальное приближение определить графически). Проанализировать зависимость погрешности вычислений от количества итераций.

#### 1.2 Консоль

```
-0.5 0 0.0000001
```

```
Метод простой итерации. Количество итераций: 10
```

```
x_0 = -0.474626594
```

```
Метод Ньютона. Количество итераций: 3
```

```
x_0 = -0.474626618
```

### 1.3 Исходный код

```
1 | #pragma once
2 |
3 | #include <cmath>
4 | #include <algorithm>
5 |
6 | int iterCount = 0;
7 |
8 | double f(double x) {
9 |     return pow(x, 4) - 2 * x - 1;
10 | }
11 |
12 | double der(double x) {
13 |     return 4 * pow(x, 3) - 2;
14 | }
15 |
16 | double der2(double x) {
17 |     return 12 * pow(x, 2);
18 | }
19 |
20 | double phi(double x) {
21 |     return 0.5 * pow(x, 4) - 0.5;
22 | }
23 |
24 | double phi_der(double x) {
25 |     return 2 * pow(x,3);
26 | }
27 |
28 | double iterations(double l, double r, double eps) {
29 |     iterCount = 0;
30 |     double x_k = (l + r)/2;
31 |     double dx = 1;
32 |     double q = std::max(std::abs(phi_der(l)), std::abs(phi_der(r)));
33 |     double eps_coeff = q / (1 - q);
34 |     while(dx > eps){
35 |         double x_k1 = phi(x_k);
36 |         dx = eps_coeff * std::abs(x_k1 - x_k);
37 |         ++iterCount;
38 |         x_k = x_k1;
39 |     }
40 |     return x_k;
41 | }
42 |
43 | double newton(double l, double r, double eps) {
44 |     iterCount = 0;
45 |     double x_k = l;
46 |     if (f(l)*f(r) >=0) {
47 |         return 0;
```

```

48     }
49     if (f(x_k) * der2(x_k) <= 0) {
50         x_k = r;
51     }
52     double dx = 1;
53     while (dx > eps) {
54         double x_k1 = x_k - f(x_k) / der(x_k);
55         dx = std::abs(x_k1 - x_k);
56         ++iterCount;
57         x_k = x_k1;
58     }
59     return x_k;
60 }

```

## 2 Решение нелинейных систем уравнений

### 2.1 Постановка задачи

Реализовать методы простой итерации и Ньютона решения систем нелинейных уравнений в виде программного кода, задавая в качестве входных данных точность вычислений. С использованием разработанного программного обеспечения решить систему нелинейных уравнений (при наличии нескольких решений найти то из них, в котором значения неизвестных являются положительными); начальное приближение определить графически. Проанализировать зависимость погрешности вычислений от количества итераций.

### 2.2 Консоль

1 2

1.3 2.1

0.00001

Решение методом простых итераций: 1.275780 2.059608

Количество итераций: 8

Решение методом Ньютона: 1.275762 2.059607

Количество итераций: 5

## 2.3 Исходный код

```
1 //
2 // Created by kng on 23.05.22.
3 //
4
5 #ifndef NM2_2_SOLVER_H
6 #define NM2_2_SOLVER_H
7
8 #include "lu.cpp"
9
10 int iter_count = 0;
11
12 const double a = 1;
13
14 double phi1(double x1, double x2) {
15     return std::sqrt(2 * log10(x2) + 1);
16 }
17
18 double phi2(double x1, double x2) {
19     return (x1*x1 + a)/(x1 * a);
20 }
21
22 double phi1_der(double x1, double x2) {
23     return 1/(x2 * std::sqrt(log(10)) * std::sqrt(2*log(x2) + log(10)));
24 }
25
26 double phi2_der(double x1, double x2) {
27     return (a - 1/(x1*x1*a));
28 }
29
30 double phi(double x1, double x2) {
31     return phi1_der(x1, x2) * phi2_der(x1, x2);
32 }
33
34 std::pair<double, double> iter_solve(double l1, double r1, double l2, double r2,
35     double eps) {
36     iter_count = 0;
37     double x1_k = r1;
38     double x2_k = r2;
39     double q = -1;
40     q = std::max(q, std::abs(phi(l1,r1)));
41     q = std::max(q, std::abs(phi(l1,r2)));
42     q = std::max(q, std::abs(phi(l2,r1)));
43     q = std::max(q, std::abs(phi(l2,r2)));
44     double eps_coeff = q/(1-q);
45     double dx = 1;
46     while (dx > eps) {
47         double x1_k1 = phi1(x1_k, x2_k);
```

```

47     double x2_k1 = phi2(x1_k, x2_k);
48     dx = eps_coeff * (std::abs(x1_k1 - x1_k) + std::abs(x2_k1 - x2_k));
49     ++iter_count;
50     x1_k = x1_k1;
51     x2_k = x2_k1;
52 }
53 return std::make_pair(x1_k, x2_k);
54 }
55
56 double f1(double x1, double x2) {
57     return x1*x1 - 2 * log10(x2) - 1;
58 }
59
60 double f2(double x1, double x2) {
61     return x1*x1 - a*x1*x2 + a;
62 }
63
64 Matrix<double> Jacobi(double x1, double x2) {
65     Matrix<double> result(2);
66     result[0][0] = 2 * x1;
67     result[0][1] = -2/(x2*log(10));
68     result[1][0] = 2 * x1 - a * x2;
69     result[1][1] = -a * x1;
70     return result;
71 }
72
73 double norm(const std::vector<double> &vec) {
74     double res = 0;
75     for (auto elem: vec) {
76         res = std::max(res, std::abs(elem));
77     }
78     return res;
79 }
80
81 std::pair<double, double> newton_solve(double x1_0, double x2_0, double eps) {
82     iter_count = 0;
83     std::vector<double> x_k = {x1_0, x2_0};
84     double dx = 1;
85     while (dx > eps) {
86         double x1 = x_k[0];
87         double x2 = x_k[1];
88         LU<double> J(Jacobi(x1, x2));
89         std::vector<double> f_k = {f1(x1,x2), f2(x1,x2)};
90         std::vector<double> d_x = J.solve(f_k);
91         std::vector<double> x_k1 = x_k - d_x;
92         dx = norm(x_k1 - x_k);
93         ++iter_count;
94         x_k = x_k1;
95     }

```



```
96 ||     return std::make_pair(x_k[0], x_k[1]);  
97 || }  
98 ||  
99 ||  
100 || #endif //NM2_2_SOLVER_H
```

## 3 Методы приближения функций

### 1 Полиномиальная интерполяция

#### 1.1 Постановка задачи

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

#### 1.2 Консоль

4

-0.4 -0.1 0.2 0.5

0.1

Интерполяционный многочлен Лагранжа:  $7.55373e-05 + 1.99923 * x + 0.00197657 * x^2 + 0.188516 * x^3$

Погрешность в точке  $X^*$ : 0.000111543

Интерполяционный многочлен Ньютона:  $7.55373e-05 + 1.99923 * x + 0.00197657 * x^2 + 0.188516 * x^3$

Погрешность в точке  $X^*$ : 0.000111543

#### 1.3 Исходный код

```
1 //
2 // Created by kng on 23.05.22.
3 //
4
5 #ifndef NM3_1_INTERPOLATION_H
6 #define NM3_1_INTERPOLATION_H
7
8 #include "polynom.h"
9
10 class Lagrange {
11     std::vector<double> x;
12     std::vector<double> y;
13     int n;
14
15 public:
16     Lagrange(const std::vector<double> & _x, const std::vector<double> & _y) : x(_x), y
        (_y), n(x.size()) {};
17
18     Polynom operator() () {
19         Polynom result(std::vector<double> ({0}));
```

```

20     for (int i = 0; i < n; ++i) {
21         Polynom li(std::vector<double>({1})); //
22         for (int j = 0; j < n; ++j) {
23             if (i == j) {
24                 continue;
25             }
26             Polynom xij(std::vector<double>({-x[j], 1})); //  $x - x_i$ 
27             li = li * xij;
28             li = li / (x[i] - x[j]);
29         }
30         result = result + y[i] * li; //  $\text{Summ}(f_i * (x - x_i)/(x_i - x_j))$ 
31     }
32     return result;
33 }
34 };
35
36 class Newton {
37 private:
38     std::vector<double> x;
39     std::vector<double> y;
40     int n;
41
42     std::vector<std::vector<double>> memo;
43     std::vector<std::vector<bool>> done;
44
45     double f(int l, int r) {
46         if (done[l][r]) {
47             return memo[l][r];
48         }
49         done[l][r] = true;
50         double res;
51         if (l + 1 == r) {
52             res = (y[l] - y[r]) / (x[l] - x[r]); // 1
53         } else {
54             res = (f(l, r - 1) - f(l + 1, r)) / (x[l] - x[r]);
55         }
56         return memo[l][r] = res;
57     }
58 public:
59     Newton(const std::vector<double> & _x, const std::vector<double> & _y) : x(_x), y(
        _y), n(x.size()) {
60         memo.resize(n, std::vector<double>(n));
61         done.resize(n, std::vector<bool>(n));
62     };
63
64     Polynom operator() () {
65         Polynom res(std::vector<double>({y[0]}));
66         Polynom prod(std::vector<double>({-x[0], 1})); //  $x - x_0$ 
67         int r = 0;

```

```

68 |         for (int i = 1; i < n; ++i) {
69 |             res = res + f(0, ++r) * prod;
70 |             prod = prod * Polynom(std::vector<double>({-x[i], 1})); // (x - x_i)*(x -
              x_{i+1})....
71 |         }
72 |         return res;
73 |     }
74 | };
75 |
76 | #endif //NM3_1_INTERPOLATION_H

```

## 2 Сплайн-интерполяция

### 2.1 Постановка задачи

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  $x = X^*$ .

### 2.2 Консоль

5

-0.4 -0.1 0.2 0.5 0.8

-0.81152 -0.20017 0.40136 1.0236 1.7273

0.1

Сплайн: i = 1, a = -0.81152, b = 2.04668, c = 0.00000, d = -0.09833

i = 2, a = -0.20017, b = 2.02013, c = -0.08850, d = 0.12796

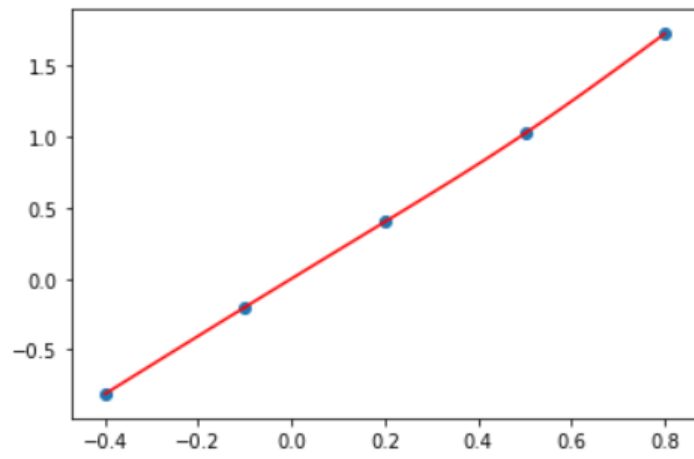
i = 3, a = 0.40136, b = 2.00158, c = 0.02667, d = 0.71722

i = 4, a = 1.02360, b = 2.21123, c = 0.67217, d = -0.74685

Значение в точке X\*: 0.20134

## 2.3 Результат

---



## 2.4 Исходный код

```
1 //
2 // Created by kn9 on 23.05.22.
3 //
4
5 #ifndef NM3_2_SPLINE_H
6 #define NM3_2_SPLINE_H
7
8 #include <cmath>
9 #include "tridiag.cpp"
10
11 class Spline {
12     int n;
13     std::vector<double> x;
14     std::vector<double> y;
15     std::vector<double> a, b, c, d;
16
17     void build() {
18         std::vector<double> h(n + 1);
19         h[0] = NAN;
20         for (int i = 1; i <= n; ++i) {
21             h[i] = x[i] - x[i - 1];
22         }
23         std::vector<double> eq_a(n - 1), eq_b(n - 1), eq_c(n - 1), eq_d(n - 1);
24         for (int i = 2; i <= n; ++i) { //  $h_{i-1}c_{i-1} + 2(h_{i-1} + h_i)c_i + h_i c_{i+1}$ 
25             //  $= 3[(f_i - f_{i-1})/h_i - (f_{i-1} - f_{i-2})/h_{i-1}]$ 
26             eq_a[i - 2] = h[i - 1];
27             eq_b[i - 2] = 2 * (h[i - 1] + h[i]);
28             eq_c[i - 2] = h[i];
29             eq_d[i - 2] = 3.0 * ((y[i] - y[i - 1]) / h[i] - (y[i - 1] - y[i - 2]) / h[i - 1]);
30         }
31         eq_a[0] = 0;
32         eq_c.back() = 0;
33         Tridiag<double> system(eq_a, eq_b, eq_c);
34         std::vector<double> solution = system.Solve(eq_d);
35         for (int i = 2; i <= n; ++i) {
36             c[i] = solution[i - 2];
37         }
38         for (int i = 1; i <= n; ++i) {
39             a[i] = y[i - 1];
40         }
41         for (int i = 1; i < n; ++i) {
42             b[i] = (y[i] - y[i - 1]) / h[i] - h[i] * (c[i + 1] + 2.0 * c[i]) / 3.0;
43             d[i] = (c[i + 1] - c[i]) / (3.0 * h[i]);
44         }
45         c[1] = 0.0;
46         b[n] = (y[n] - y[n - 1]) / h[n] - (2.0 / 3.0) * h[n] * c[n];
```

```

46         d[n] = -c[n] / (3.0 * h[n]);
47     }
48 public:
49     Spline(const std::vector<double> &_x, const std::vector<double> &_y) {
50         x = _x;
51         y = _y;
52         n = x.size() - 1;
53         a.resize(n + 1);
54         b.resize(n + 1);
55         c.resize(n + 1);
56         d.resize(n + 1);
57         build();
58     }
59
60     friend std::ostream & operator << (std::ostream &out, const Spline &spline) {
61         for (int i = 1; i <= spline.n; ++i) {
62             out << "i = " << i << ", a = " << spline.a[i] << ", b = " << spline.b[i] <<
63                 ", c = " << spline.c[i] << ",d = " << spline.d[i] << '\n';
64         }
65         return out;
66     }
67
68     double operator () (double x0) {
69         for (int i = 1; i <= n; ++i) {
70             if (x[i - 1] <= x0 && x0 <= x[i]) {
71                 double x1 = x0 - x[i - 1];
72                 double x2 = x1 * x1;
73                 double x3 = x1 * x1 * x1;
74                 return a[i] + b[i] * x1 + c[i] * x2 + d[i] * x3;
75             }
76         }
77         return NAN;
78     };
79
80 #endif //NM3_2_SPLINE_H

```



### 3 Метод наименьших квадратов

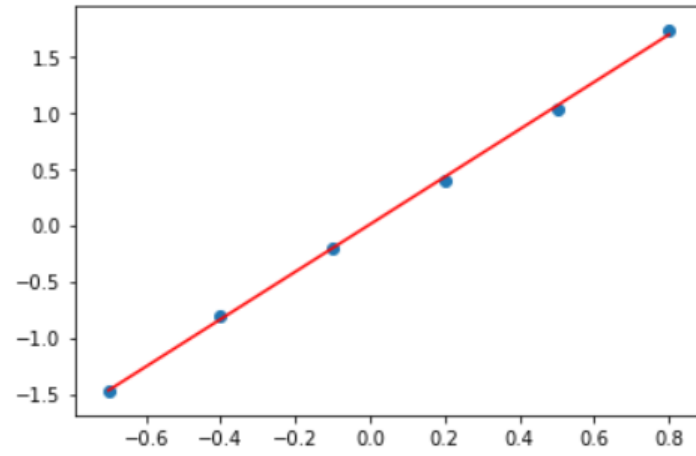
#### 3.1 Постановка задачи

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.

#### 3.2 Консоль

```
6
-0.7 -0.4 -0.1 0.2 0.5 0.8
-1.4754 -0.81152 -0.20017 0.40136 1.0236 1.7273
Приближающий многочлен первой степени: 0.00553 2.10670
Сумма квадратов ошибок: 0.00394
Приближающий многочлен второй степени: 0.00553 2.10670 0.00000
Сумма квадратов ошибок: 0.00394
```

### 3.3 Результат



### 3.4 Исходный код

```
1 //
2 // Created by kng on 23.05.22.
3 //
4
5 #ifndef NM3_3_MNK_H
6 #define NM3_3_MNK_H
7
8 #include <functional>
9 #include "polynom.h"
10 #include "lu.cpp"
11
12 class MNK {
13     int n;
14     std::vector<double> x, y;
15     int m;
16     std::vector<double> a;
17     std::vector<std::function<double(double)>> phi;
18
19     void build() {
20         Matrix<double> lhs(n, m);
21         for (int i = 0; i < n; ++ i) {
22             for (int j = 0; j < m; ++ j) {
23                 lhs[i][j] = phi[j](x[i]);
24             }
25         }
26         Matrix<double> t = lhs.t();
27         LU<double> lhs_lu(t * lhs);
28         std::vector<double> rhs = t * y;
29         a = lhs_lu.solve(rhs);
30     }
31
32     double get(double x0) {
33         double res = 0.0;
34         for (int i = 0; i < m; ++i) {
35             res += a[i] * phi[i](x0);
36         }
37         return res;
38     }
39
40 public:
41
42     MNK(const std::vector<double> &_x, const std::vector<double> &_y, const std::vector
         <std::function<double(double)>> _phi) {
43         n = _x.size();
44         x = _x;
45         y = _y;
46         m = _phi.size();
```

```

47     a.resize(m);
48     phi = _phi;
49     build();
50 }
51
52 friend std::ostream & operator << (std::ostream &out, const MNK &item) {
53     for (int i = 0; i < item.m; ++i) {
54         if (i) {
55             out << " ";
56         }
57         out << item.a[i];
58     }
59     return out;
60 }
61
62 double error() {
63     double res = 0;
64     for (int i = 0; i < n; ++i) {
65         res += std::pow(get(x[i]) - y[i], 2.0);
66     }
67     return res;
68 }
69
70 double operator () (double x0) {
71     return get(x0);
72 }
73 };
74
75 #endif //NM3_3_MNK_H

```

## 4 Численное дифференцирование

### 4.1 Постановка задачи

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

### 4.2 Консоль

5

-1.0 0.0 1.0 2.0 3.0

-1.7854 0.0 1.7854 3.1071 4.249

1

Первая производная функции в точке  $x_0 = 1.0000, f'(x_0) = 1.7854$

Вторая производная функции в точке  $x_0 = 1.0000, f''(x_0) = 0.0000$

### 4.3 Исходный код

```
1  #ifndef NM3_4_TABLE_FUNCTION_H
2  #define NM3_4_TABLE_FUNCTION_H
3
4  #include <vector>
5  #include <cmath>
6
7  const double EPS = 1e-9;
8
9  bool leq(double a, double b) {
10     return (a < b) or (std::abs(b - a) < EPS);
11 }
12
13 class table_function {
14     int n;
15     std::vector<double> x, y;
16 public:
17     table_function(const std::vector<double> &x, const std::vector<double> &y) {
18         x = _x;
19         y = _y;
20         n = x.size();
21     }
22
23     double derivative1(double x0) {
24         for (int i = 0; i < n - 1; ++i) {
25             if (x[i] < x0 && leq(x0, x[i+1])) { //
26                 double res = (y[i + 1] - y[i - 1]) / (x[i + 1] - x[i - 1]);
27                 return res;
28             }
29         }
30         return NAN;
31     }
32
33     double derivative2(double x0) {
34         for (int i = 0; i < n - 1; ++i) {
35             if (x[i] < x0 && leq(x0, x[i+1])) {
36                 double res = (y[i - 1] - 2*y[i] + y[i + 1]) / pow((x[i + 1] - x[i]), 2);
37                 return res;
38             }
39         }
40         return NAN;
41     }
42 };
43
44 #endif //NM3_4_TABLE_FUNCTION_H
```

## 5 Численное интегрирование

### 5.1 Постановка задачи

Вычислить определенный интеграл  $F = \int_{X_0}^{X_1} y dx$ , методами прямоугольников, трапеций, Симпсона с шагами  $h_1, h_2$ . Оценить погрешность вычислений, используя Метод Рунге-Ромберга:

### 5.2 Консоль

```
0 4 1.0 0.5
```

```
Метод прямоугольников с шагом 1: 0.040489
```

```
Метод трапеций с шагом 1: 0.046395
```

```
Метод Симпсона с шагом 1: 0.0141526
```

```
Метод прямоугольников с шагом 0.5: 0.0418683
```

```
Метод трапеций с шагом 0.5: 0.043442
```

```
Метод Симпсона с шагом 0.5: 0.014131
```

```
Погрешность вычислений методом прямоугольников: 0.00183909
```

```
Погрешность вычислений методом трапеций: 0.00393738
```

```
Погрешность вычислений методом Симпсона: 2.304e-05
```

### 5.3 Исходный код

```
1  #ifndef NM3_5_INTEGRATE_H
2  #define NM3_5_INTEGRATE_H
3
4  #include <cmath>
5  #include "interpolation.h"
6
7  using func = double(double);
8
9  double int_rect(double l, double r, double h, func f) {
10     double x1 = l;
11     double x2 = l + h;
12     double res = 0;
13     while (x1 < r) {
14         res += h * f ((x1 + x2) * 0.5);
15         x1 = x2;
16         x2 += h;
17     }
18     return res;
19 }
20
21 double int_trap(double l, double r, double h, func f) {
22     double x1 = l;
23     double x2 = l + h;
24     double res = 0;
25     while (x1 < r) {
26         res += h * (f(x1) + f(x2));
27         x1 = x2;
28         x2 += h;
29     }
30     return res * 0.5;
31 }
32
33 using vec = std::vector<double>;
34
35 double int_simp(double l, double r, double h, func f) {
36     double x1 = l;
37     double x2 = l + h;
38     double res = 0;
39     while (x1 < r) {
40         vec x = {x1, (x1 + x2) * 0.5, x2};
41         vec y = {f(x[0]), f(x[1]), f(x[2])};
42         Lagrange lagr(x, y);
43         res += lagr().integrate(x1, x2);
44         x1 = x2;
45         x2 += h;
46     }
47     return res / 3;
```



```

48 | }
49 |
50 | inline double runge_romberg(double Fh, double Fkh, double k, double p) {
51 |     return (Fh - Fkh) / (std::pow(k, p) - 1.0);
52 | }
53 |
54 |
55 | #endif //NM3_5_INTEGRATE_H

```

## 4 Методы решения обыкновенных дифференциальных уравнений

### 1 Решение задачи Коши для ОДУ

#### 1.1 Постановка задачи

Реализовать методы Эйлера, Рунге-Кутты и Адамса 4-го порядка в виде программ, задавая в качестве входных данных шаг сетки  $h$ . С использованием разработанного программного обеспечения решить задачу Коши для ОДУ 2-го порядка на указанном отрезке. Оценить погрешность численного решения с использованием метода Рунге-Ромберга и путем сравнения с точным решением.

#### 1.2 Консоль

```
1 2
```

```
2 1 0.1
```

Метод Эйлера:

```
x = [1.000000,1.100000,1.200000,1.300000,1.400000,1.500000,1.600000,1.700000,1.800000
```

```
y = [2.000000,2.100000,2.440000,2.988264,3.739862,4.703645,5.896398,7.340012,9.060020
```

Погрешность вычислений:

```
1.188858
```

Метод Рунге-Кутты:

```
x = [1.000000,1.100000,1.200000,1.300000,1.400000,1.500000,1.600000,1.700000,1.800000
```

```
y = [2.000000,2.215465,2.652360,3.311306,4.206041,5.358762,6.797651,8.555485,10.66883
```

Погрешность вычислений:

```
0.000027
```

Метод Адамса:

```
x = [1.000000,1.100000,1.200000,1.300000,1.400000,1.500000,1.600000,1.700000,1.800000
```

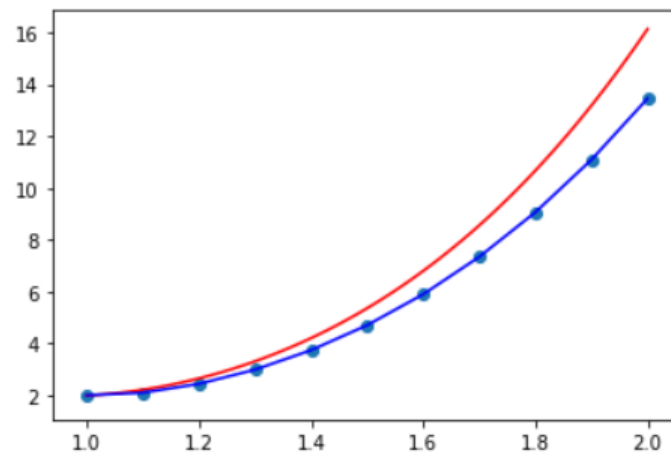
```
y = [2.000000,2.215465,2.652360,3.311306,4.205356,5.357862,6.796735,8.554608,10.66802
```

Погрешность вычислений:

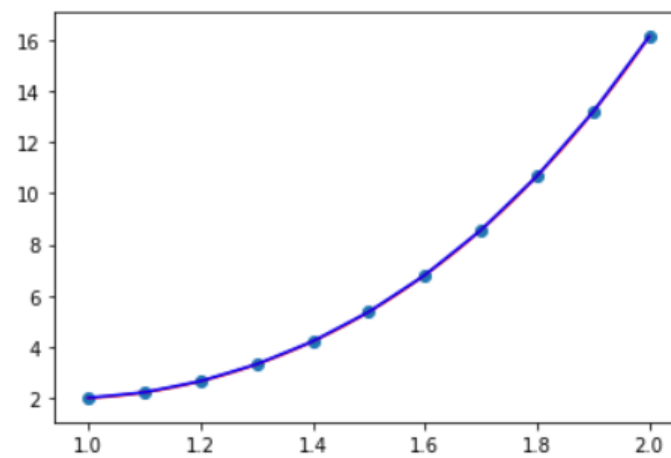
```
0.000074
```

### 1.3 Результат

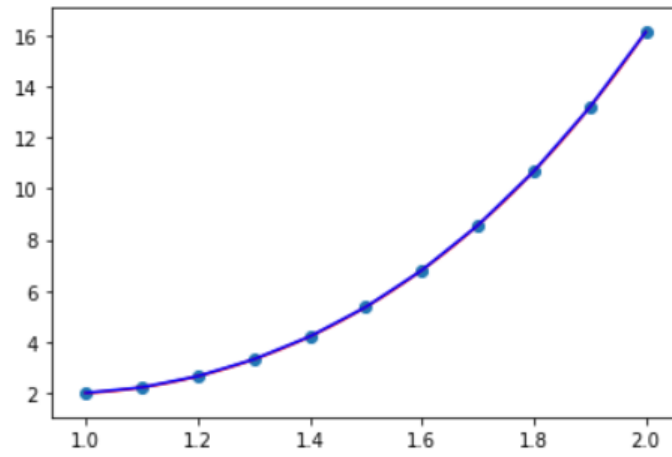
Метод Эйлера



Метод Рунге-Кутты



Метод Адамса



## 1.4 Исходный код

```
1  #ifndef NM4_1_DESOLVE_H
2  #define NM4_1_DESOLVE_H
3
4  #include "utils.h"
5  #include <functional>
6
7  /* f(x, y, z) */
8  using func = std::function<double(double, double, double)>;
9  using vect = std::vector<tddd>;
10 using vec = std::vector<double>;
11
12 const double EPS = 1e-9;
13
14 bool leq(double a, double b) {
15     return (a < b) or (std::abs(b - a) < EPS);
16 }
17
18 class euler {
19 private:
20     double l, r;
21     func f, g;
22     double y0, z0;
23
24 public:
25     euler(const double _l, const double _r,
26          const func _f, const func _g,
27          const double _y0, const double _z0) : l(_l), r(_r), f(_f), g(_g), y0(_y0), z0
28          (_z0) {}
29
30     vect solve(double h) { //
31         vect res;
32         double xk = l;
33         double yk = y0;
34         double zk = z0;
35         res.push_back(std::make_tuple(xk, yk, zk));
36         while (leq(xk + h, r)) {
37             double dy = h * f(xk, yk, zk);
38             double dz = h * g(xk, yk, zk);
39             xk += h;
40             yk += dy;
41             zk += dz;
42             res.push_back(std::make_tuple(xk, yk, zk));
43         }
44         return res;
45     };
46 }
```

```

47 | class runge { //
48 | private:
49 |     double l, r;
50 |     func f, g;
51 |     double y0, z0;
52 |
53 | public:
54 |     runge(const double _l, const double _r,
55 |          const func _f, const func _g,
56 |          const double _y0, const double _z0) : l(_l), r(_r), f(_f), g(_g), y0(_y0), z0
          (_z0) {}
57 |
58 |     vect solve(double h) { // 4
59 |         vect res;
60 |         double xk = l;
61 |         double yk = y0;
62 |         double zk = z0;
63 |         res.push_back(std::make_tuple(xk, yk, zk));
64 |         while (leq(xk + h, r)) {
65 |             double K1 = h * f(xk, yk, zk);
66 |             double L1 = h * g(xk, yk, zk);
67 |             double K2 = h * f(xk + 0.5 * h, yk + 0.5 * K1, zk + 0.5 * L1);
68 |             double L2 = h * g(xk + 0.5 * h, yk + 0.5 * K1, zk + 0.5 * L1);
69 |             double K3 = h * f(xk + 0.5 * h, yk + 0.5 * K2, zk + 0.5 * L2);
70 |             double L3 = h * g(xk + 0.5 * h, yk + 0.5 * K2, zk + 0.5 * L2);
71 |             double K4 = h * f(xk + h, yk + K3, zk + L3);
72 |             double L4 = h * g(xk + h, yk + K3, zk + L3);
73 |             double dy = (K1 + 2.0 * K2 + 2.0 * K3 + K4) / 6.0;
74 |             double dz = (L1 + 2.0 * L2 + 2.0 * L3 + L4) / 6.0;
75 |             xk += h;
76 |             yk += dy;
77 |             zk += dz;
78 |             res.push_back(std::make_tuple(xk, yk, zk));
79 |         }
80 |         return res;
81 |     }
82 | };
83 |
84 | class adams { // --
85 | private:
86 |     double l, r;
87 |     func f, g;
88 |     double y0, z0;
89 |
90 | public:
91 |     adams(const double _l, const double _r,
92 |          const func _f, const func _g,
93 |          const double _y0, const double _z0) : l(_l), r(_r), f(_f), g(_g), y0(_y0), z0
          (_z0) {}

```

```

94
95 double calc_tuple(func f, tddd xyz) {
96     return f(std::get<0>(xyz), std::get<1>(xyz), std::get<2>(xyz));
97 }
98
99 vect solve(double h) { //4
100     if (1 + 3.0 * h > r) {
101         throw std::invalid_argument("h is too big"); // :
102     } //
103     runge first_points(1, 1 + 3.0 * h, f, g, y0, z0); //
104     vect res = first_points.solve(h);
105     size_t cnt = res.size();
106     double xk = std::get<0>(res.back());
107     double yk = std::get<1>(res.back());
108     double zk = std::get<2>(res.back());
109     while (leq(xk + h, r)) {
110         /* */
111         double dy = (h / 24.0) * (55.0 * calc_tuple(f, res[cnt - 1])
112                                   - 59.0 * calc_tuple(f, res[cnt - 2])
113                                   + 37.0 * calc_tuple(f, res[cnt - 3])
114                                   - 9.0 * calc_tuple(f, res[cnt - 4]));
115         double dz = (h / 24.0) * (55.0 * calc_tuple(g, res[cnt - 1])
116                                   - 59.0 * calc_tuple(g, res[cnt - 2])
117                                   + 37.0 * calc_tuple(g, res[cnt - 3])
118                                   - 9.0 * calc_tuple(g, res[cnt - 4]));
119         double xk1 = xk + h;
120         double yk1 = yk + dy;
121         double zk1 = zk + dz;
122         res.push_back(std::make_tuple(xk1, yk1, zk1));
123         ++cnt;
124         /* */
125         dy = (h / 24.0) * (9.0 * calc_tuple(f, res[cnt - 1])
126                           + 19.0 * calc_tuple(f, res[cnt - 2])
127                           - 5.0 * calc_tuple(f, res[cnt - 3])
128                           + 1.0 * calc_tuple(f, res[cnt - 4]));
129         dz = (h / 24.0) * (9.0 * calc_tuple(g, res[cnt - 1])
130                           + 19.0 * calc_tuple(g, res[cnt - 2])
131                           - 5.0 * calc_tuple(g, res[cnt - 3])
132                           + 1.0 * calc_tuple(g, res[cnt - 4]));
133         xk += h;
134         yk += dy;
135         zk += dz;
136         res.pop_back();
137         res.push_back(std::make_tuple(xk, yk, zk));
138     }
139     return res;
140 }
141 };
142

```

```

143 double runge_romberg(const vect & y_2h, const vect & y_h, double p) {
144     double coef = 1.0 / (std::pow(2, p) - 1.0);
145     double res = 0.0;
146     for (size_t i = 0; i < y_2h.size(); ++i) {
147         res = std::max(res, coef * std::abs(std::get<1>(y_2h[i]) - std::get<1>(y_h[2 *
148             i])));
149     }
150     return res;
151 }
152 #endif //NM4_1_DESOLVE_H

```



## 2 Решение краевых задач

### 2.1 Постановка задачи

Реализовать метод стрельбы и конечно-разностный метод решения краевой задачи для ОДУ в виде программ. С использованием разработанного программного обеспечения решить краевую задачу для обыкновенного дифференциального уравнения 2-го порядка на указанном отрезке. Оценить погрешность численного решения с использованием метода Рунге-Ромберга и путем сравнения с точным решением.

### 2.2 Консоль

0.1 0.00001

Метод стрельбы:

x = [1.000000,1.100000,1.200000,1.300000,1.400000,1.500000,1.600000,1.700000,1.800000

y = [2.718310,3.635057,4.780968,6.201090,7.948142,10.083714,12.679630,15.819517,19.60

Погрешность вычислений:

0.000029

Конечно-разностный метод:

x = [1.000000,1.100000,1.200000,1.300000,1.400000,1.500000,1.600000,1.700000,1.800000

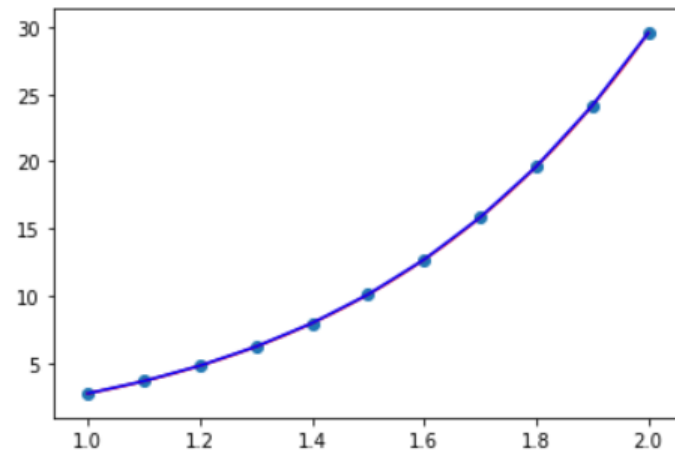
y = [1.171219,1.986704,3.035416,4.365472,6.033397,8.105462,10.659212,13.785218,17.589

Погрешность вычислений:

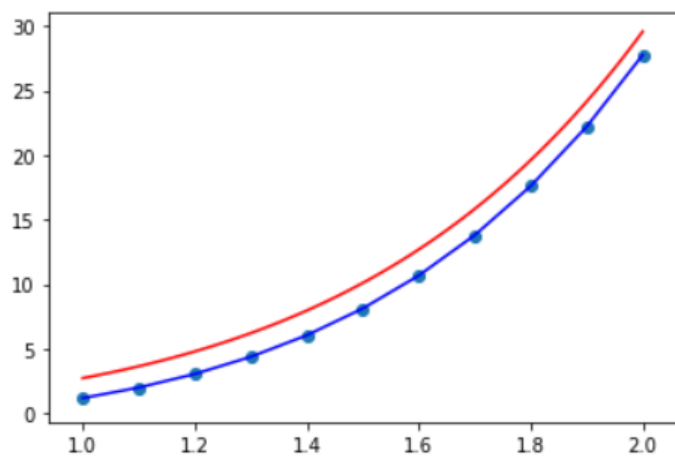
0.342752

## 2.3 Результат

Метод стрельбы



Конечно-разностный метод



## 2.4 Исходный код

```
1  #ifndef NM4_2_SOLVER_H
2  #define NM4_2_SOLVER_H
3
4  #include <cmath>
5  #include "tridiag.cpp"
6  #include "desolve.h"
7
8  class shooting {
9  private:
10     double a, b;
11     func f, g;
12     double alpha, beta, y0;
13     double delta, gamma, y1;
14
15 public:
16     shooting(const double _a, const double _b,
17             const func _f, const func _g,
18             const double _alpha, const double _beta, const double _y0,
19             const double _delta, const double _gamma, const double _y1)
20     : a(_a), b(_b), f(_f), g(_g),
21       alpha(_alpha), beta(_beta), y0(_y0),
22       delta(_delta), gamma(_gamma), y1(_y1) {}
23
24     double get_start_cond(double eta) {
25         return (y0 - alpha * eta) / beta;
26     }
27
28     double get_eta_next(double eta_prev, double eta, const vect sol_prev, const vect
29         sol) {
30         double yb_prev = std::get<1>(sol_prev.back());
31         double zb_prev = std::get<2>(sol_prev.back());
32         double phi_prev = delta * yb_prev + gamma * zb_prev - y1; //phi = D * y + g * z
33         // - y1
34         double yb = std::get<1>(sol.back());
35         double zb = std::get<2>(sol.back());
36         double phi = delta * yb + gamma * zb - y1;
37         return eta - (eta - eta_prev) / (phi - phi_prev) * phi; // phi(eta) = 0;
38     }
39     //
40     vect solve(double h, double eps) { //
41         double eta_prev = 1.0;
42         double eta = 0.8;
43         while (1) {
44             double runge_z0_prev = get_start_cond(eta_prev);
45             runge de_solver_prev(a, b, f, g, eta_prev, runge_z0_prev);
46             vect sol_prev = de_solver_prev.solve(h);
```

```

46         double runge_z0 = get_start_cond(eta);
47         runge de_solver(a, b, f, g, eta, runge_z0);
48         vect sol = de_solver.solve(h);
49
50         double eta_next = get_eta_next(eta_prev, eta, sol_prev, sol);
51         if (std::abs(eta_next - eta) < eps) {
52             return sol;
53         } else {
54             eta_prev = eta;
55             eta = eta_next;
56         }
57     }
58 }
59 };
60
61 class fin_dif {
62 private:
63     using fx = std::function<double(double)>;
64     using tridiag = Tridiag<double>;
65
66     double a, b;
67     fx p, q, f;
68     double alpha, beta, y0;
69     double delta, gamma, y1;
70
71 public:
72     fin_dif(const double _a, const double _b,
73             const fx _p, const fx _q, const fx _f,
74             const double _alpha, const double _beta, const double _y0,
75             const double _delta, const double _gamma, const double _y1)
76     : a(_a), b(_b), p(_p), q(_q), f(_f),
77       alpha(_alpha), beta(_beta), y0(_y0),
78       delta(_delta), gamma(_gamma), y1(_y1) {}
79
80     vect solve(double h) {
81         size_t n = (b - a) / h;
82         vec xk(n + 1);
83         for (size_t i = 0; i <= n; ++i) {
84             xk[i] = a + h * i; //
85         }
86         vec a(n + 1);
87         vec b(n + 1);
88         vec c(n + 1);
89         vec d(n + 1);
90         b[0] = (alpha - beta/h);
91         c[0] = beta/h;
92         d[0] = y0;
93         a.back() = -gamma/h;
94         b.back() = delta + gamma/h;

```

```

95     d.back() = y1;
96     for (size_t i = 1; i < n; ++i) { //
97         a[i] = 1.0 - p(xk[i]) * h * 0.5;
98         b[i] = -2.0 + h * h * q(xk[i]);
99         c[i] = 1.0 + p(xk[i]) * h * 0.5;
100        d[i] = h * h * f(xk[i]);
101    }
102    tridiag sys_eq(a, b, c);
103    vec yk = sys_eq.Solve(d);
104    vect res;
105    for (size_t i = 0; i <= n; ++i) {
106        res.push_back(std::make_tuple(xk[i], yk[i], NAN));
107    }
108    return res;
109 }
110 };
111
112
113 #endif //NM4_2_SOLVER_H

```