

Московский авиационный институт
Факультет прикладной математики и физики
Кафедра вычислительной математики и программирования

Лабораторная работа № 2
по дисциплине
"Численные методы"

Студент: Балес А.И.
Преподаватель: Ревизников Д.Л.
Дата:
Оценка:
Подпись:

Москва, 2016

Метод 1 — Метод простой итерации/Метод Ньютона

Задание

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.

Замечание: В данном отчете описана теория только по решению систем нелинейных уравнений, а варианты из задания 2.1 считаются как система уравнений просто с одним уравнением.

Вариант: 3

Система 1

$$\left\{ \sqrt{1-x^2} - \exp^x + 0.1 = 0 \right.$$

Система 2

$$\begin{cases} (x_1^2 + a^2)x_2 - a^3 = 0 \\ (x_1 - \frac{a}{2})^2 + (x_2 - \frac{a}{2})^2 - a^2 = 0 \\ a = 4 \end{cases}$$

Описание алгоритма

Систему нелинейных уравнений с n неизвестными можно записать в виде

$$\begin{cases} f_1(x_1, x_2, \dots, x_n) = 0 \\ f_2(x_1, x_2, \dots, x_n) = 0 \\ \dots \\ f_n(x_1, x_2, \dots, x_n) = 0 \end{cases}$$

или, более коротко, в векторной форме

$$f(x) = 0$$

где x — вектор неизвестных величин, f — вектор-функция

$$x = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \dots \\ x_n \end{pmatrix}, f = \begin{pmatrix} f_1(x) \\ f_2(x) \\ \dots \\ f_n(x) \end{pmatrix}, 0 = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ \dots \\ 0 \end{pmatrix}$$

Метод Ньютона

Если определено начальное приближение $x^{(0)} = (x_1^{(0)}, x_2^{(0)}, \dots, x_n^{(0)})^T$, итерационный процесс нахождения решения системы методом Ньютона можно представить в виде

$$\begin{cases} x_1^{(k+1)} = x_1^{(k)} + \Delta x_1^{(k)} \\ x_2^{(k+1)} = x_2^{(k)} + \Delta x_2^{(k)} \\ \dots \\ x_n^{(k+1)} = x_n^{(k)} + \Delta x_n^{(k)} \end{cases}, k = 0, 1, 2, \dots$$

где значения приращений $\Delta x_1^{(k)}, \Delta x_2^{(k)}, \dots, \Delta x_n^{(k)}$ определяются из решения системы линейных алгебраических уравнений, все коэффициенты которой выражаются через известное предыдущее приближение $x^{(k)} = (x_1^{(k)}, x_2^{(k)}, \dots, x_n^{(k)})$

$$\begin{cases} f_1(x^{(k)}) + \frac{\partial f_1(x^{(k)})}{\partial x_1} \Delta x_1^{(k)} + \frac{\partial f_1(x^{(k)})}{\partial x_2} \Delta x_2^{(k)} + \dots + \frac{\partial f_1(x^{(k)})}{\partial x_n} \Delta x_n^{(k)} = 0 \\ f_2(x^{(k)}) + \frac{\partial f_2(x^{(k)})}{\partial x_1} \Delta x_1^{(k)} + \frac{\partial f_2(x^{(k)})}{\partial x_2} \Delta x_2^{(k)} + \dots + \frac{\partial f_2(x^{(k)})}{\partial x_n} \Delta x_n^{(k)} = 0 \\ \dots \\ f_n(x^{(k)}) + \frac{\partial f_n(x^{(k)})}{\partial x_1} \Delta x_1^{(k)} + \frac{\partial f_n(x^{(k)})}{\partial x_2} \Delta x_2^{(k)} + \dots + \frac{\partial f_n(x^{(k)})}{\partial x_n} \Delta x_n^{(k)} = 0 \end{cases}$$

В векторно-матричной форме расчетные формулы имеют вид

$$x^{(k+1)} = x^{(k)} + \Delta x^{(k)}, k = 0, 1, 2, \dots$$

где вектор приращений $\Delta x^{(k)} = \begin{pmatrix} \Delta x_1^{(k)} \\ \Delta x_2^{(k)} \\ \dots \\ \Delta x_n^{(k)} \end{pmatrix}$ находится из решения уравнения

$$f(x^{(k)}) + J(x^{(k)}) \Delta x^{(k)} = 0, k = 0, 1, 2, \dots$$

Здесь $J(x) = \begin{pmatrix} \frac{\partial f_1(x)}{\partial x_1} & \frac{\partial f_1(x)}{\partial x_2} & \dots & \frac{\partial f_1(x)}{\partial x_n} \\ \frac{\partial f_2(x)}{\partial x_1} & \frac{\partial f_2(x)}{\partial x_2} & \dots & \frac{\partial f_2(x)}{\partial x_n} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ \frac{\partial f_n(x)}{\partial x_1} & \frac{\partial f_n(x)}{\partial x_2} & \dots & \frac{\partial f_n(x)}{\partial x_n} \end{pmatrix}$ — матрица Якоби первых производных вектор-функции $f(x)$.

Условие окончания итераций:

$$\|x^{(k+1)} - x^{(k)}\| \leq \varepsilon$$

где ε — заданная точность.

Метод простой итерации

При использовании метода простой итерации система уравнений приводится к эквивалентной системе специального вида

$$\begin{cases} x_1 = \phi_1(x_1, x_2, \dots, x_n) \\ x_2 = \phi_2(x_1, x_2, \dots, x_n) \\ \dots \\ x_n = \phi_n(x_1, x_2, \dots, x_n) \end{cases}$$

или, в векторной форме

$$x = \phi(x), \quad \phi(x) = \begin{pmatrix} \phi_1(x) \\ \phi_2(x) \\ \dots \\ \phi_n(x) \end{pmatrix}$$

Если последовательность векторов $x^{(k)} = (x_1^{(k)}, x_2^{(k)}, \dots, x_n^{(k)})^T$ сходится, то она сходится к решению $x^{(*)} = (x_1^{(*)}, x_2^{(*)}, \dots, x_n^{(*)})$.

Достаточное условие сходимости итерационного процесса формулируется следующим образом:

Пусть вектор-функция $\phi(x)$ непрерывна, вместе со своей производной

$$\phi'(x) = \begin{pmatrix} \frac{\partial f_1(x)}{\partial x_1} & \frac{\partial f_1(x)}{\partial x_2} & \dots & \frac{\partial f_1(x)}{\partial x_n} \\ \frac{\partial f_2(x)}{\partial x_1} & \frac{\partial f_2(x)}{\partial x_2} & \dots & \frac{\partial f_2(x)}{\partial x_n} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ \frac{\partial f_n(x)}{\partial x_1} & \frac{\partial f_n(x)}{\partial x_2} & \dots & \frac{\partial f_n(x)}{\partial x_n} \end{pmatrix}$$

в ограниченной выпуклой замкнутой области G и

$$\max_{x \in G} \|\phi'(x)\| \leq q < 1,$$

где q — постоянная. Если $x^{(0)} \in G$ и все последовательные приближения

$$x^{(k+1)} = \phi(x^{(k)}), \quad k = 0, 1, 2, \dots$$

также содержатся в G , то процесс итерации сходится к единственному решению уравнения

$$x = \phi(x)$$

в области G и справедливы оценки погрешности ($\forall k \in N$):

$$\|x^{(*)} - x^{(k+1)}\| \leq \frac{q^{k+1}}{1-q} \|x^{(1)} - x^{(0)}\|$$

$$\|x^{(*)} - x^{(k+1)}\| \leq \frac{q}{1-q} \|x^{(k+1)} - x^{(k)}\|$$

Реализация

2.1:

```
void ToSolveBySimpleIter() {
    ofstream log("solveSimpleIter.log",
        ios::out);
    _a = 0.0;
    _b = 0.5;
    double x_0 = (_a + _b) / 2;
    double q = max(abs(Dfi(_b)), abs(Dfi(_a)));
    // as function monotonously
    double eps_k = EPS;
    double solve = _b + 1.0;
    for (int iter = 0; iter < 1000; ++iter) {
        solve = fi(x_0);
        log << "x_" << iter << " = " << x_0 <<
            "; ";
        log << "x_" << iter + 1 << " = " <<
            solve << "; ";
        eps_k = q / (1.0 - q) * abs(solve -
            x_0);
        log << "eps_" << iter << " = " << eps_k
            << endl;
        if (eps_k < EPS)
            break;
        x_0 = solve;
    }
    log.close();
    out << "solve = " << solve << endl;
}
```

```

void ToSolveByNewtoon() {
    ofstream log("solveNewtoon.log", ios::out);
    _a = 0.0;
    _b = 1.0;
    double x_0 = (_a + _b) / 2;
    if (F(x_0) * DDF(x_0) <= 0) { // must check
        this
        x_0 = _a;
        if (F(x_0) * DDF(x_0) <= 0)
            x_0 = _b;
    }
    log << "x_0 = " << x_0 << endl;
    double solve = _b + 1.0;
    for (size_t iter = 0; iter < 1000; iter++) {
        double x_new = x_0 - F(x_0) / DF(x_0);
        log << "x_" << iter + 1 << " = " <<
            x_new << endl;
        if (abs(F(x_new)) < EPS && abs(x_new -
            x_0) < EPS) {
            solve = x_new;
            break;
        }
        else {
            x_0 = x_new;
        }
    }
    log.close();
    out << "solve: " << solve << endl;
}

```

2.2:

```

void ToSolveBySimpleIter() {
    ofstream log("solveSimpleIter.log",
        ios::out);
    TVector x_0(GetAverageVector(_borders));
    auto CalcJakobian_F = [](double x1, double
        x2, double a) -> double {
        return max(abs(2 * x2 * x1),
            max(abs(2 * x2 - a),
                max(abs(2 * x1 - a),

```

```

        abs(x1 * x1 + a *
            a))));
};
double J_0 = CalcJakobian_F(x_0[0], x_0[1],
    A);
log << "J_0 = " << J_0 << endl;
auto CalcJakobian_fi = [=](double x1,
    double x2, double a, double J) -> double
{
    return max(abs(1.0 - (2 * x2 * x1) / J),
        max(abs((x1 * x1 + a * a) / J),
            max(abs((2 * x1 - a) / J),
                abs(1.0 - (2 * x2 - a) /
                    J))));
};
auto PrintJakobian_fi = [=](double x1,
    double x2, double a, double J) -> double
{
    cout << abs(1.0 - (2 * x2 * x1) / J) <<
        endl <<
        abs((x1 * x1 + a * a) / J) <<
        endl <<
        abs((2 * x1 - a) / J) <<
        endl << abs(1.0 - (2 *
            x2 - a) / J) << endl;
};
auto fi_1 = [&](double x1, double x2,
    double a, double J) -> double {
    return x1 - (_systemFunctions[0](x1,
        x2, A) < 0 ? -1 : 1) *
        _systemFunctions[0](x1, x2, A) / J;
};
auto fi_2 = [&](double x1, double x2,
    double a, double J) -> double {
    return x2 - (_systemFunctions[1](x1,
        x2, A) < 0 ? -1 : 1) *
        _systemFunctions[1](x1, x2, A) / J;
};
double q;
try {
    q = CalcJakobian_fi(x_0[0], x_0[1], A,

```

```

        J_0);
    }
    catch (const out_of_range& e) {
        cerr << e.what() << endl;
    }
    log << "q = " << q << endl;
    if (q >= 1.0) {
        cerr << "Error: q more than 1" << endl;
        PrintJakobian_fi(x_0[0], x_0[1], A, J_0);
        exit(-1);
    }

    auto norm = [](const TVector& x) -> double {
        double res = 0;
        for (int i = 0; i < x.GetSize(); ++i)
            res = max(abs(x[i]), res);
        return res;
    };
    double eps_k = EPS;
    TVector solution(x_0.GetSize());
    for (int iter = 0; iter < 1000; ++iter) {
        solution[0] = fi_1(x_0[0], x_0[1], A,
            J_0);
        solution[1] = fi_2(x_0[0], x_0[1], A,
            J_0);
        log << "x[" << iter << "] = (" <<
            x_0[0] << ", " << x_0[1] << "); ";
        log << "x[" << iter + 1 << "] = (" <<
            solution[0] << ", " << solution[1]
            << "); ";
        eps_k = q / (1.0 - q) * norm(solution -
            x_0);
        log << "eps_" << iter << " = " << eps_k
            << endl;
        if (eps_k < EPS)
            break;
        x_0 = solution;
    }
    log.close();
    out << "solution = (" << solution[0] << ",
        " << solution[1] << ")" << endl;
}

```



```

void ToSolveByNewtoon() {
    ofstream log("solveNewtoon.log", ios::out);
    TVector x_0(GetAverageVector(_borders));
    TVector solution(x_0);
    string inputStr = "./dependens/inputData";
    string outputStr = "./dependens/outputData";
    size_t szOfMatrix = 2;
    auto write2File = [&] (double x1, double x2,
        double a, ofstream& o) {
        o << (2 * x2 * x1) << " " << (x1 * x1 + a *
            a) << " " << -1.0 * ((x1 * x1 + a * a) *
                x2 - a * a * a) << endl;
        o << (2 * x1 - a) << " " << (2 * x2 - a) << "
            " << -1.0 * (pow(x1 - a/2, 2.0) + pow(x2 -
                a/2, 2.0) - a * a) << endl;
    };
    auto findMax = [] (const vector<double>& v) ->
        double {
            double res = abs(v.back());
            for (size_t i = 0; i < v.size(); ++i)
                res = max(res, abs(v[i]));
            return res;
        };
    double eps_k = EPS + 1;
    for (size_t iter = 0; iter < 1000; iter++) {
        log << "x_[" << iter << "] = (" << x_0[0]
            << ", " << x_0[1] << "); ";
        ofstream o(inputStr.c_str(), ios::out);
        o << szOfMatrix << endl;
        write2File(x_0[0], x_0[1], A, o);
        o.close();
        TSolve solve(inputStr, outputStr);
        if (!solve.ToSolveByGauss()) {
            ifstream in(outputStr.c_str(), ios::in);
            vector<double> tempVec;
            double tmp;
            while (1) {
                in >> tmp;
                if (in.eof())
                    break;
            }
        }
    }
}

```

```

        tempVec.push_back(tmp);
    }
    eps_k = findMax(tempVec);
    solution = TVector(tempVec);
    in.close();
}
else {
    cerr << "Some troubles..." << endl;
    exit(-1);
}
solution = x_0 + solution;
log << "x_" << iter + 1 << "]" = (" <<
    solution[0] << ", " << solution[1] <<
    "); ";
log << "eps[k] = " << eps_k << endl;
    if (eps_k >= EPS) {
x_0 = solution;
    }
    else break;
}
log.close();
out << "solve: ";
solution.Print(out);
}

```

Тестирование

Входной файл (система 1 — метод простой итерации)

0.001

Выходной файл (система 1 — метод простой итерации)

```

x_0 = 0.25; x_1 = 0.039653; eps_0 = 0.312456
x_1 = 0.039653; x_2 = 0.0983719; eps_1 = 0.087223
x_2 = 0.0983719; x_3 = 0.0901856; eps_2 = 0.0121602
x_3 = 0.0901856; x_4 = 0.0917273; eps_3 = 0.00229011
x_4 = 0.0917273; x_5 = 0.0914467; eps_4 = 0.000416835

```

solve = 0.0914467

Выходной файл (система 1 — метод Ньютона)

```
x_0 = 0.5  
x_1 = -0.137217  
x_2 = 0.0793109  
x_3 = 0.0935775  
x_4 = 0.091104  
x_5 = 0.0915607
```

```
solve: 0.0915607
```

Входной файл (система 2 — метод простой итерации)

```
0.01  
5 6 1 2
```

Выходной файл (система 2 — метод простой итерации)

Входной файл (система 2 — метод Ньютона)

```
0.01  
5 6 1 2
```

Выходной файл (система 2 — метод Ньютона)

```
solve: 5.92926 1.25107
```