

Jakub Latawiec

Rafał Malik

Kacper Krok

Optymalizacja

Laboratorium - optymalizacja funkcji jednej zmiennej metodami bezgradientowymi

1. Cel ćwiczenia

Celem ćwiczenia jest zapoznanie się z metodami bezgradientowymi poprzez ich implementację oraz wykorzystanie do rozwiązywania jednowymiarowego problemu optymalizacji.

2. Przeprowadzenie ćwiczenia

a) Stworzenie dodatkowego pliku configuration.h

Plik configuration.h zawiera szereg zmiennych globalnych oraz dyrektyw definiujących które części kodu się wykonają. Nie ma on wpływu na sposób w jaki liczone są dane, jest on tylko ze względu na wygodę pracy dla użytkownika rozwiązującego problem.

```
#pragma once
#include <string>

//OBLICZENIA
#define CALC_TEST
#define CALC_SIMULATION

//ZAPIS DO PLIKU
#define SAVE_TO_FILE
inline bool SAVE_CHART_DATA = false;
inline const std::string DATA_PATH = "../data/";
inline std::string FILE_PATH{};
```

zawartość pliku configuration.h

b) Stworzenie dodatkowych plików environment.h i environment.cpp

Pliki te stworzone zostały aby w szybki sposób dokonywać zapisu do pliku. Funkcja create_environment(string) w odpowiednim miejscu projektu tworzy folder o podanej nazwie. Wszystkie pliki z danymi będą zapisywane w folderze o dacie uruchomienia programu. Czyli w naszym przypadku stworzyliśmy środowisko „lab1” i wszystkie dane wynikowe zostaną zapisane w data/lab1/YYYY-MM-DD_HH-MM-SS. Funkcja save_to_file(string, string) jest abstrakcją zapisywania do plików wynikowych aktualnego środowiska. Te pliki również nie mają wpływu na obliczenia wykonywane przez program, są wykorzystywane do wygodniejszego zarządzania wyjściowymi wynikami.

```
#pragma once
#include <string>
#include "matrix.h"

void create_environment(std::string env_name);
void save_to_file(std::string filename, std::string& data);
void save_to_file(std::string filename, matrix& data);
```

zawartość pliku environment.h

```

#include "environment.h"
#include "configuration.h"
#include <filesystem>
#include <sstream>
#include <fstream>

void create_environment(std::string env_name)
{
    //Tworzenie folderu jeśli ten nie istnieje
    if (!std::filesystem::exists(DATA_PATH + env_name))
        std::filesystem::create_directory(DATA_PATH + env_name);

    //Tworzenie stringa który jest czasem i datą wykonywania programu
    auto now = std::chrono::system_clock::now();
    std::time_t now_time = std::chrono::system_clock::to_time_t(now);
    std::tm* local_time = std::localtime(&now_time);
    std::ostringstream date;
    date << std::put_time(local_time, "%Y-%m-%d_%H-%M-%S");

    //Tworzenie folderu z datą
    std::filesystem::create_directory(DATA_PATH + env_name + "/" + date.str());

    //Przypisanie folderu z plikami dla stworzonego środowiska
    FILE_PATH = DATA_PATH + env_name + "/" + date.str() + "/";
}

void save_to_file(std::string filename, std::string& data)
{
    std::ofstream file(FILE_PATH + filename);
    file << data;
    file.close();
}

void save_to_file(std::string filename, matrix& data)
{
    std::ofstream file(FILE_PATH + filename);
    file << data;
    file.close();
}

```

zawartość pliku environment.cpp

c) Implementacja metody ekspansji

Wykorzystując klasy solution i matrix, oraz pseudokod znajdujący się w skrypcie, została zaimplementowana funkcja expansion(). Zawęży ona przedział funkcji na jakim znajduje się jej minimum.

```

double* expansion(matrix(*ff)(matrix, matrix, matrix), double x0, double d,
double alpha, int Nmax, matrix ud1, matrix ud2)
{
    try
    {
        int i = 0;
        solution xi_sol, xi_next_sol;
        double xi, xi_next;

        xi = x0;
        xi_next = xi + d;
    }
}

```

```

xi_sol.x = xi;
xi_sol.fit_fun(ff, ud1);

xi_next_sol.x = xi_next;
xi_next_sol.fit_fun(ff, ud1);

if (xi_next_sol.y == xi_sol.y)
    return new double[3] {xi, xi_next,
(double)solution::f_calls};

if (xi_next_sol.y > xi_sol.y)
{
    d = -d;
    xi_next = xi + d;
    xi_next_sol.x = xi_next;
    xi_next_sol.fit_fun(ff, ud1);

    if (xi_next_sol.y >= xi_sol.y)
        return new double[3] {xi_next, xi - d,
(double)solution::f_calls};
}

solution::clear_calls();
double xi_prev{};
double f_xi = m2d(xi_sol.y);
do
{
    if (solution::f_calls > Nmax)
    {
        xi_next_sol.flag = 0;
        throw std::string("Maximum amount of f_calls
reached!");
    }

    ++i;
    xi_next = xi + pow(alpha, i) * d;

    xi_next_sol.x = xi_next;
    xi_next_sol.fit_fun(ff, ud1);

    if (!(f_xi > xi_next_sol.y))
        break;

    xi_prev = xi;
    xi = xi_next;
    f_xi = m2d(xi_next_sol.y);

} while (true);

if (d > 0)
    return new double[3] {xi_prev, xi_next,
(double)solution::f_calls};

return new double[3] {xi_next, xi_prev,
(double)solution::f_calls};
}
catch (string ex_info)
{
    throw ("double* expansion(...):\n" + ex_info);
}

```

```
}
```

zaimplementowana metoda ekspansji w pliku opt_alg.cpp

d) Implementacja metody interpolacji Fibbonacciego.

```
solution fib(matrix(*ff)(matrix, matrix, matrix), double a, double b, double
epsilon, matrix ud1, matrix ud2)
{
    try
    {
        std::stringstream ss;

        std::vector<double> sigma = { 1, 1 };
        double ratio = (b - a) / epsilon;
        while (true)
        {
            if (sigma.back() > ratio)
                break;

            sigma.push_back(sigma[sigma.size() - 1] + sigma[sigma.size() -
2]);
        }

        int k = sigma.size() - 1;

        double a0 = a;
        double b0 = b;
        double c0 = b0 - sigma[k - 1] / sigma[k] * (b0 - a0);
        double d0 = a0 + b0 - c0;

        solution c_sol, d_sol;
        for (int i = 0; i <= k - 3; ++i)
        {
            c_sol.x = c0;
            c_sol.fit_fun(ff, ud1);

            d_sol.x = d0;
            d_sol.fit_fun(ff, ud1);

            if (c_sol.y < d_sol.y)
                b0 = d0;
            else
                a0 = c0;

            c0 = b0 - sigma[k - i - 2] / sigma[k - i - 1] * (b0 - a0);
            d0 = a0 + b0 - c0;

            if (SAVE_CHART_DATA)
                ss << i << ";" << b0 - a0 << "\n";
        }

        solution Xopt;
        Xopt.x = c0;
        Xopt.fit_fun(ff, ud1);

        if (SAVE_CHART_DATA)
            save_to_file("fibonacci_chart.csv", ss.str());
    }
}
```

```

        return Xopt;
    }
    catch (string ex_info)
    {
        throw ("solution fib(...):\n" + ex_info);
    }
}

```

zaimplementowana metoda interpolacji Fibonacciego w pliku opt_alg.cpp

e) Implementacja metody interpolacji Lagrange'a

```

solution lag(matrix(*ff)(matrix, matrix, matrix), double a, double b, double
epsilon, double gamma, int Nmax, matrix ud1, matrix ud2)
{
    try
    {
        std::stringstream ss;
        solution Xopt;

        double ai = a;
        double bi = b;
        double ci = (a + b) / 2;
        double di{};

        int i = 0;
        double l{}, m{};
        solution ai_sol, bi_sol, ci_sol, di_sol;
        double l_prev{}, m_prev{}, di_prev{};
        do
        {
            ai_sol.x = ai;
            ai_sol.fit_fun(ff, ud1);

            bi_sol.x = bi;
            bi_sol.fit_fun(ff, ud1);

            ci_sol.x = ci;
            ci_sol.fit_fun(ff, ud1);

            l = m2d(ai_sol.y) * (pow(bi, 2) - pow(ci, 2)) + m2d(bi_sol.y)
* (pow(ci, 2) - pow(ai, 2)) + m2d(ci_sol.y) * (pow(ai, 2) - pow(bi, 2));
            m = m2d(ai_sol.y) * (bi - ci) + m2d(bi_sol.y) * (ci - ai) +
m2d(ci_sol.y) * (ai - bi);

            if (m <= 0)
            {
                Xopt.flag = 0;
                break;
            }

            di = 0.5 * l / m;
            di_sol.x = di;
            di_sol.fit_fun(ff, ud1);

            if (ai < di && di < ci)
            {
                if (di_sol.y < ci_sol.y)
                {
                    bi = ci;
                    ci = di;
                }
            }
        }
    }
}

```

```

        else
            ai = di;
    }
    else
    {
        if (ci < di && di < bi)
        {
            if (di_sol.y < ci_sol.y)
            {
                ai = ci;
                ci = di;
            }
            else
                bi = di;
        }
        else
        {
            Xopt.flag = 0;
            break;
        }
    }

    if (ai_sol.f_calls > Nmax)
    {
        Xopt.flag = 0;
        throw std::string("Error message!");
        break;
    }

    if (i > 0)
    {
        di_prev = 0.5 * l_prev / m_prev;
    }

    l_prev = l;
    m_prev = m;

    if (SAVE_CHART_DATA)
        ss << i << ";" << bi - ai << ";\n";

    ++i;
} while (!(bi - ai < epsilon || abs(di - di_prev) < gamma));

Xopt.x = di;
Xopt.fit_fun(ff, ud1);

if (SAVE_CHART_DATA)
    save_to_file("lagrange_chart.csv", ss.str());

return Xopt;
}
catch (string& ex_info)
{
    throw ("solution lag(...):\n" + ex_info);
}
}

```

zaimplementowana metoda interpolacji Lagrange'a w pliku opt_alg.cpp

f) Implementacja testowej funkcji celu

```
matrix ff1T(matrix x, matrix ud1, matrix ud2)
```

```

{
    matrix y;
    y = -cos(0.1 * m2d(x)) * exp(-1.0 * pow((0.1 * m2d(x) - 2 * M_PI), 2)) +
0.002 * pow(0.1 * m2d(x), 2);
    return y;
}

```

zaimplementowana testowa funkcja celu w pliku user_funs.cpp

g) Implementacja funkcji celu dla problemu rzeczywistego

```

matrix ff1R(matrix x, matrix ud1, matrix ud2)
{
    matrix y;
    matrix Y0 = matrix(3, new double[3] {5.0, 1.0, 20.0});
    matrix* Y = solve_ode(df1, 0, 1, 2000, Y0, ud1, x);
    int n = get_len(Y[0]);
    double max = Y[1][0, 2];
    for (int i = 0; i < n; ++i)
    {
        if (max < Y[1](i, 2))
            max = Y[1](i, 2);
    }

    y = abs(max - 50.0);

    Y[0].~matrix();
    Y[1].~matrix();

    return y;
}

```

zaimplementowana funkcja celu dla problemu rzeczywistego w pliku user_funs.cpp

h) Implementacja funkcji pochodnych dla problemu rzeczywistego

```

matrix df1(double t, matrix Y, matrix ud1, matrix ud2)
{
    matrix dY(3, 1);

    const double a = 0.98;
    const double b = 0.63;
    const double g = 9.81;

    double Va = Y(0);
    double Vb = Y(1);
    double Tb = Y(2);

    double Pa = ud1(0);
    double Ta = ud1(1);
    double Pb = ud1(2);
    double Db = ud1(3);
    double F_in = ud1(4);
    double T_in = ud1(5);

    double Da = m2d(ud2(0));

    double Fa_out = a * b * Da * sqrt(2 * g * Va / Pa);
    if (Va <= 0.0)
        Fa_out = 0.0;
    double Fb_out = a * b * Db * sqrt(2 * g * Vb / Pb);
    if (Vb <= 0.0)
        Fb_out = 0.0;
}

```

```

dY(0) = -Fa_out;
dY(1) = Fa_out + F_in - Fb_out;

if (Vb > 0)
    dY(2) = (F_in / Vb) * (T_in - Tb) + (Fa_out / Vb) * (Ta - Tb);
else
    dY(2) = 0;

if (Y(0) + dY(0) < 0)
    dY(0) = -Y(0);

if (Y(1) + dY(1) < 0)
    dY(1) = -Y(1);

return dY;
}

```

zaimplementowana funkcja pochodnych dla problemu rzeczywistego w pliku user_funs.cpp

i) Implementacja funkcji lab1()

W funkcji lab1 liczone są dane testowe jak i problem rzeczywisty. Można włączać i wyłączać dane bloki obliczeń ustawiając odpowiednie dane w pliku configuration.h.

```

void lab1()
{
#ifdef SAVE_TO_FILE
    create_environment("lab01");
#endif

    //Dane dokładności wyników
    double epsilon = 1e-18;
    double gamma = 1e-30;
    int Nmax = 200;
    double d = 0.01;
    double alpha = 1.1;

    //Funkcja testowa
#ifdef CALC_TEST

    //Generator losowania liczb
    std::random_device rd;
    std::mt19937 gen(rd());
    std::uniform_real_distribution<> x0_dist(0.0, 100.0);

    //Stringstream do zapisu danych
    std::stringstream test_ss;

    //Solution dla testów
    solution test_opt;

    double test_alpha = 1.5;
    for (int j = 0; j < 3; ++j)
    {
        //Liczenie ekspansji, fibonacciego i lagrange'a dla danego
        współczynnika alpha
        for (int i = 0; i < 100; ++i)
        {
            double x0 = x0_dist(gen);
            double* bounds = expansion(ff1T, x0, d, test_alpha, Nmax);

```



```

        test_ss << x0 << ";" << bounds[0] << ";" << bounds[1] << ";"
<< bounds[2] << ";";
        solution::clear_calls();

        test_opt = fib(ff1T, bounds[0], bounds[1], epsilon);
        test_ss << m2d(test_opt.x) << ";" << m2d(test_opt.y) << ";" <<
test_opt.f_calls << ";" << (test_opt.x > -1 && test_opt.x < 1 ? "lokalne" :
"globalne") << ";";
        solution::clear_calls();

        test_opt = lag(ff1T, bounds[0], bounds[1], epsilon, gamma,
Nmax);
        test_ss << m2d(test_opt.x) << ";" << m2d(test_opt.y) << ";" <<
test_opt.f_calls << ";" << (test_opt.x > -1 && test_opt.x < 1 ? "lokalne" :
"globalne") << ";\n";
        solution::clear_calls();
    }

    //Zapis do pliku
#ifdef SAVE_TO_FILE
        save_to_file("test_alpha_" + std::to_string(test_alpha) + ".csv",
test_ss.str());
#endif

    //Czyszczenie zawartości ss
    test_ss.str(std::string());

    //Zmiana alfy
    test_alpha += 1.3;
}

//Czyszczenie zawartości ss
test_ss.str(std::string());

//Obliczanie minimum metodą Fibonacci'ego
SAVE_CHART_DATA = true;

test_opt = fib(ff1T, -100.0, 100.0, epsilon);
test_ss << m2d(test_opt.x) << ";" << m2d(test_opt.y) << ";" <<
test_opt.f_calls << ";" << (test_opt.x > -1 && test_opt.x < 1 ? "lokalne" :
"globalne") << ";";
    solution::clear_calls();

//Obliczanie minimum metodą Lagrange'a
test_opt = lag(ff1T, -100, 100, epsilon, gamma, Nmax);
test_ss << m2d(test_opt.x) << ";" << m2d(test_opt.y) << ";" <<
test_opt.f_calls << ";" << (test_opt.x > -1 && test_opt.x < 1 ? "lokalne" :
"globalne") << ";\n";
    solution::clear_calls();

    SAVE_CHART_DATA = false;

    //Zapis do pliku
#ifdef SAVE_TO_FILE
        save_to_file("test_no_expansion.csv", test_ss.str());
#endif

#endif

#ifdef CALC_SIMULATION

    //Dane do problemu rzeczywistego
    matrix ud1 = matrix(6, 1);

```

```

ud1(0) = 0.5; //Pa
ud1(1) = 90.0; //Ta
ud1(2) = 1.0; //Pb
ud1(3) = 36.5665 * 0.0001; //Db
ud1(4) = 10 * 0.001; //F_in
ud1(5) = 20.0; //T_in

//Zakres szukania Da
double Da_0_s = 1.0 * 0.0001;
double Da_0_f = 100 * 0.0001;

//Szukanie minimum
solution opt = fib(ff1R, Da_0_s, Da_0_f, epsilon, ud1);
std::cout << opt;
solution::clear_calls();

//Warunki początkowe
matrix Y0 = matrix(3, 1);
Y0(0) = 5.0; //Początkowa objętość w a
Y0(1) = 1.0; //Początkowa objętość w b
Y0(2) = 20.0; //Początkowa temperatura w b

//Symulacja
matrix* Y = solve_ode(df1, 0, 1, 2000, Y0, ud1, opt.x);

#ifdef SAVE_TO_FILE
    save_to_file("simulation_fibonacci.csv", hcat(Y[0], Y[1]));
#endif

//Szukanie maksymalnej temperatury
int n = get_len(Y[0]);
double Tb_max = Y[1](0, 2);
for (int i = 0; i < n; ++i)
{
    if (Tb_max < Y[1](i, 2))
        Tb_max = Y[1](i, 2);
}
std::cout << "Tb_max (fibonacci): " << Tb_max << "\n\n";

//Szukanie minimum
opt = lag(ff1R, Da_0_s, Da_0_f, epsilon, epsilon, Nmax, ud1);
std::cout << opt;
solution::clear_calls();

//Symulacja
Y = solve_ode(df1, 0, 1, 2000, Y0, ud1, opt.x);

#ifdef SAVE_TO_FILE
    save_to_file("simulation_lagrange.csv", hcat(Y[0], Y[1]));
#endif

//Szukanie maksymalnej temperatury
n = get_len(Y[0]);
Tb_max = Y[1](0, 2);
for (int i = 0; i < n; ++i)
{
    if (Tb_max < Y[1](i, 2))
        Tb_max = Y[1](i, 2);
}
std::cout << "Tb_max (lagrange): " << Tb_max << "\n";

Y[0].~matrix();
Y[1].~matrix();

```

```
#endif  
}
```

zaimplementowana funkcja lab1 w pliku main.cpp

3. Parametry algorytmów

- a) Metoda ekspansji
Nmax = 200
d = 0.01
alpha = 1.5, 2.8, 4.1
- b) Metoda Fibonacciego
Epsilon = 1e-18
- c) Metoda Lagrange'a
Nmax = 200
Epsilon = 1e-18
Gamma = 1e-30

4. Dyskusja wyników

a) Wyniki testowe

Ze zwiększeniem współczynnika ekspansji, rośnie również długość zakresu wynikowego, lecz maleje liczba wywołań funkcji celu (im mniejszy współczynnik tym dokładniejsze wyniki i więcej obliczeń). Wyliczone przedziały miały wpływ na znajdowanie minimum przez metody Fibonacciego i Lagrange'a. Dla wyższych wartości współczynnika ekspansji, wyniki były mniej dokładne. Ponadto metoda Lagrange'a cechuje się występowaniem braku zbieżności. W naszym przypadku były to dwa wyniki dla alfy równej 4,1. Jedno minimum wynosiło (x: -3298,95 y: 217,6620) a drugie (x: -353,117 y: 2,4938). Szukanie minimum bez metody ekspansji oboma sposobami, przyniosło podobne rezultaty, zostało znalezione minimum lokalne w okolicach $x=0,0$. Metoda Lagrange'a potrzebowała jednak dużo mniej iteracji w liczeniu zbieżności niż metoda Fibonacciego (chodzi o iteracje „i” a nie f_calls).

b) Wyniki problemu rzeczywistego

Metody Lagrange'a i Fibonacciego znalazły bardzo zbliżony wynik w szukanym przez nas polu DA. W obu przypadkach, dla podanych w poprzednim punkcie dokładności, DA wyniosło ok. $0,00116768\text{m}^2$. Przeglądając dane symulacji możemy wywnioskować że maksymalna temperatura w zbiorniku B dla wyliczonego DA wyniosła 50 stopni Celsjusza w 255 sekundzie. Pod koniec symulacji temperatura wody w zbiorniku B wynosiła ok. 20 stopni Celsjusza, ponieważ cała woda ze zbiornika A wylała się ok. 988 sekundy i zbiornik otrzymywał już tylko wodę o temperaturze 20 stopni Celsjusza z kranu.

5. Wnioski

Dzięki optymalizacji funkcji jednej zmiennej za pomocą metod Lagrange'a i Fibonacciego udało nam się rozwiązać problem rzeczywisty. Pole DA powinno wynosić $0,00116768\text{m}^2$, aby maksymalna temperatura w zbiorniku B wynosiła 50 stopni Celsjusza.