

Optymalizacja

Laboratorium - optymalizacja z ograniczeniami funkcji wielu zmiennych metodami bezgradientowymi.

1. Cel ćwiczenia

Celem ćwiczenia jest wykorzystanie bezgradientowych metod optymalizacji do wyznaczenia minimum funkcji celu uwzględniając ograniczenia.

2. Przeprowadzenie ćwiczenia

a) Implementacja metody funkcji kary

```

solution pen(matrix(*ff)(matrix, matrix, matrix), matrix x0, double c,
double dc, double epsilon, int Nmax, matrix ud1, matrix ud2)
{
    try {
        solution XB;
        XB.x = x0;
        XB.fit_fun(ff, ud1, ud2);

        solution XT;
        XT = XB;

        double s = 0.5; //Długość boku trójkąta
        double alpha = 1.0; //Współczynnik odbicia
        double beta = 0.5; //Współczynnik zwężenia
        double gamma = 2.0; //Współczynnik ekspansji
        double delta = 0.5; //Współczynnik redukcji

        do
        {
            XT.x = XB.x;
            XT = sym_NM(ff, XB.x, s, alpha, beta, gamma, delta,
epsilon, Nmax, ud1, c);
            c *= dc;

            if (solution::f_calls > Nmax)
            {
                XT.flag = 0;
                throw std::string("Maximum amount of f_calls
reached!");
            }

            if (norm(XT.x - XB.x) < epsilon)
                break;

            XB = XT;
        } while (true);

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

```

b) Implementacja metody sympleks Nelder-Meada

```
solution sym_NM(matrix(*ff)(matrix, matrix, matrix), matrix x0, double s,
double alpha, double beta, double gamma, double delta, double epsilon, int
Nmax, matrix ud1, matrix ud2)
{
    try
    {
        //Funkcja pomocnicza do znajdywania maksimum normy
        auto max = [&](std::vector<solution> sim, int i_min) -> double
        {
            double result = 0.0;
            for (int i = 0; i < sim.size(); ++i)
            {
                double normal = norm(sim[i_min].x - sim[i].x);
                if (result < normal)
                    result = normal;
            }
            return result;
        };

        int n = get_len(x0);

        //Tworzenie bazy ortogonalnej
        matrix d = matrix(n, n);
        for (int i = 0; i < n; ++i)
            d(i, i) = 1.0;

        //Tworzenie simplexu i uzupełnianie go danymi
        std::vector<solution> simplex;
        simplex.resize(n + 1);
        simplex[0].x = x0;
        simplex[0].fit_fun(ff, ud1, ud2);
        for (int i = 1; i < simplex.size(); ++i)
        {
            simplex[i].x = simplex[0].x + s * d[i - 1];
            simplex[i].fit_fun(ff, ud1, ud2);
        }

        //Indeks najmniejszej wartości wierzchołka simplexu
        int i_min{};
        //Indeks największej wartości wierzchołka simplexu
        int i_max{};

        while (max(simplex, i_min) >= epsilon)
        {
            //Wyznaczanie maksymalnego i minimalnego indeksu
            i_min = 0;
            i_max = 0;
            for (int i = 1; i < simplex.size(); ++i)
            {
                if (simplex[i].y < simplex[i_min].y)
                    i_min = i;
                if (simplex[i].y > simplex[i_max].y)
                    i_max = i;
            }

            //Wyznaczenie środka ciężkości
            matrix simplex_CoG{};
            for (int i = 0; i < simplex.size(); ++i)
            {
                if (i == i_max)
                    continue;
            }
        }
    }
}
```

```

        simplex_CoG = simplex_CoG + simplex[i].x;
    }
    simplex_CoG = simplex_CoG / simplex.size();

    //Obliczanie wartości funkcji odbitego simplexu
    solution simplex_reflected{};
    simplex_reflected.x = simplex_CoG + alpha * (simplex_CoG
- simplex[i_max].x);
    simplex_reflected.fit_fun(ff, ud1, ud2);

    if (simplex_reflected.y < simplex[i_min].y)
    {
        //Obliczanie wartości funkcji powiększonego
simplexu
        solution simplex_expansion{};
        simplex_expansion.x = simplex_CoG + gamma *
(simplex_reflected.x - simplex_CoG);
        simplex_expansion.fit_fun(ff, ud1, ud2);
        if (simplex_expansion.y < simplex_reflected.y)
            simplex[i_max] = simplex_expansion;
        else
            simplex[i_max] = simplex_reflected;
    }
    else
    {
        if (simplex[i_min].y <= simplex_reflected.y &&
simplex_reflected.y < simplex[i_max].y)
            simplex[i_max] = simplex_reflected;
        else
        {
            //Obliczanie wartości funkcji
pomniejszonego simplexu
            solution simplex_narrowed{};
            simplex_narrowed.x = simplex_CoG + beta *
(simplex[i_max].x - simplex_CoG);
            simplex_narrowed.fit_fun(ff, ud1, ud2);
            if (simplex_narrowed.y >= simplex[i_max].y)
            {
                for (int i = 0; i < simplex.size();
++i)
                {
                    if (i == i_min)
                        continue;
                    simplex[i].x = delta *
(simplex[i].x + simplex[i_min].x);
                    simplex[i].fit_fun(ff, ud1,
ud2);
                }
            }
            else
                simplex[i_max] = simplex_narrowed;
        }
    }

    if (solution::f_calls > Nmax)
    {
        simplex[i_min].flag = 0;
        throw std::string("Maximum amount of f_calls
reached!");
    }
}

```

```

        return simplex[i_min];
    }
    catch (string ex_info)
    {
        throw ("solution sym_NM(...):\n" + ex_info);
    }
}

```

c) Implementacja testowej funkcji celu z zewnętrzną karą

```

matrix ff3T_outside(matrix x, matrix ud1, matrix ud2)
{
    matrix y;
    y = (sin(M_PI * sqrt(pow(x(0) / M_PI, 2) + pow(x(1) / M_PI, 2)))) /
    (M_PI * sqrt(pow(x(0) / M_PI, 2) + pow(x(1) / M_PI, 2)));

    double a = m2d(ud1);
    double c = m2d(ud2);

    //g1
    if (-x(0) + 1 > 0)
        y = y + c * pow(-x(0) + 1, 2);
    //g2
    if (-x(1) + 1 > 0)
        y = y + c * pow(-x(1) + 1, 2);
    //g3
    if (norm(x) - a > 0)
        y = y + c * pow(norm(x) - a, 2);

    return y;
}

```

d) Implementacja testowej funkcji celu z wewnętrzną karą

```

matrix ff3T_inside(matrix x, matrix ud1, matrix ud2)
{
    matrix y;
    y = (sin(M_PI * sqrt(pow(x(0) / M_PI, 2) + pow(x(1) / M_PI, 2)))) /
    (M_PI * sqrt(pow(x(0) / M_PI, 2) + pow(x(1) / M_PI, 2)));

    double a = m2d(ud1);
    double c = m2d(ud2);

    //g1
    if (-x(0) + 1 > 0)
        y = 1E10;
    else
        y = y - c / (-x(0) + 1);
    //g2
    if (-x(1) + 1 > 0)
        y = 1E10;
    else
        y = y - c / (-x(1) + 1);
    //g3
    if (norm(x) - a > 0)
        y = 1E10;
    else
        y = y - c / (norm(x) - a);

    return y;
}

```

e) Implementacja funkcji celu dla problemu rzeczywistego

```

matrix ff3R(matrix x, matrix ud1, matrix ud2)
{
    matrix y;
    matrix Y0(4, new double[4] {0.0, x(0), 100, 0});
    matrix* Y = solve_ode(df3, 0.0, 0.01, 7.0, Y0, ud1, x(1));
    int n = get_len(Y[0]);
    int i50 = 0;
    int i_0 = 0;
    for (int i = 0; i < n; ++i)
    {
        if (abs(Y[1](i, 2) - 50.0) < abs(Y[1](i50, 2) - 50.0))
            i50 = i;
        if (abs(Y[1](i, 2)) < abs(Y[1](i_0, 2)))
            i_0 = i;
    }

    y = -Y[1](i_0, 0);

    if (abs(x(0)) - 10 > 0)
        y = y + ud2 * pow(abs(x(0)) - 10, 2);
    if (abs(x(1)) - 15 > 0)
        y = y + ud2 * pow(abs(x(1)) - 15, 2);
    if (abs(Y[1](i50, 0) - 5.0) - 0.5 > 0)
        y = y + ud2 * pow(abs(Y[1](i50, 0) - 5.0) - 0.5, 2);

    return y;
}

```

f) Implementacja funkcji pochodnych dla problemu rzeczywistego

```

matrix df3(double t, matrix Y, matrix ud1, matrix ud2)
{
    //Wektor zmian po czasie
    matrix dY(4, 1);

    //Zmienne dane
    double x = Y(0);
    double v_x = Y(1);
    double y = Y(2);
    double v_y = Y(3);

    //Dane zadania
    double C = ud1(0);
    double rho = ud1(1);
    double r = ud1(2);
    double m = ud1(3);
    double g = ud1(4);

    double s = M_PI * pow(r, 2);

    double D_x = (1.0 / 2.0) * C * rho * s * v_x * abs(v_x);
    double D_y = (1.0 / 2.0) * C * rho * s * v_y * abs(v_y);
    double FM_x = rho * v_y * m2d(ud2) * M_PI * pow(r, 3);
    double FM_y = rho * v_x * m2d(ud2) * M_PI * pow(r, 3);

    dY(0) = v_x;
    dY(1) = (-D_x - FM_x) / m;
    dY(2) = v_y;
    dY(3) = ((- m * g) - D_y - FM_y) / m;

    return dY;
}

```

g) Implementacja funkcji lab3

```
void lab3()
{

#ifdef SAVE_TO_FILE
    create_environment("lab03");
#endif

    //Dane dokładnościowe
    double epsilon = 1E-3;
    int Nmax = 10000;
    double c_inside = 100;
    double dc_inside = 0.2;
    double c_outside = 1.0;
    double dc_outside = 1.5;

#ifdef CALC_TEST
    //Generator liczb losowych
    std::random_device rd;
    std::mt19937 gen(rd());
    std::uniform_real_distribution<> x0_dist(1.5, 5.5);

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

    //Rozwiązanie dla wyników testowych
    solution test_sol;

    //Dane a dla testów
    matrix a = matrix(4.0);

    //Punty startowe dla testów
    matrix test_x0{};

    for (int i = 0; i < 3; ++i)
    {
        if (i == 0)
            a = matrix(4.0);
        else if (i == 1)
            a = matrix(4.4934);
        else
            a = matrix(5.0);

        for (int j = 0; j < 100; ++j)
        {
            test_x0 = matrix(2, new double[2] {x0_dist(gen),
x0_dist(gen)});
            test_ss << test_x0(0) << ";" << test_x0(1) << ";";
            test_sol = pen(ff3T_outside, test_x0, c_outside,
dc_outside, epsilon, Nmax, a);
            test_ss << test_sol.x(0) << ";" << test_sol.x(1) << ";"
<< sqrt(pow(test_sol.x(0), 2) + pow(test_sol.x(1), 2)) << ";" << test_sol.y
<< test_sol.f_calls << ";";
            solution::clear_calls();
            test_sol = pen(ff3T_inside, test_x0, c_inside,
dc_inside, epsilon, Nmax, a);
            test_ss << test_sol.x(0) << ";" << test_sol.x(1) << ";"
<< sqrt(pow(test_sol.x(0), 2) + pow(test_sol.x(1), 2)) << ";" << test_sol.y
<< test_sol.f_calls << "\n";
            solution::clear_calls();
        }
    }
}
```

```

#ifdef SAVE_TO_FILE
    save_to_file("test_a_" + std::to_string(m2d(a)) + ".csv",
test_ss.str());
#endif

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

#endif

#ifdef CALC_SIMULATION
//Dane zadania
matrix ud1 = matrix(5, new double[5] {
    0.47, //Współczynnik oporu (C) [-]
    1.2, //Gęstość powietrza (rho) [kg/m^3]
    0.12, //Promień piłki (r) [m]
    0.6, //Masa piłki (m) [kg]
    9.81 //Przyspieszenie ziemskie (g) [m/s^2]
});

//Początkowe wartości szukania minimum
matrix x0 = matrix(2, new double[2] {-5.0, 5.0});

//Szukanie optymalnej prędkości początkowej po osi x i początkowej
prędkości obrotowej
solution opt = pen(ff3R, x0, c_outside, dc_outside, epsilon, Nmax,
ud1);
std::cout << opt << "\n";

//Symulacja lotu piłki dla wyznaczonych ograniczeń
matrix Y0(4, new double[4] {0.0, opt.x(0), 100, 0});
matrix* Y = solve_ode(df3, 0.0, 0.01, 7.0, Y0, ud1, opt.x(1));

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

#endif
}

```

3. Parametry algorytmów

- a) Ogólne
 Dokładność (epsilon): 1E-3
 Maksymalna ilość wywołań funkcji celu (nmax): 10 000
- b) Funkcje z karą zewnętrzną
 Wartość kary (c): 1.0
 Współczynnik kary (dc): 1.5
- c) Funkcje z karą wewnętrzną
 Wartość kary (c): 100
 Współczynnik kary (dc): 0.2
- d) Metoda sympleks Nelder-Meada
 Długość boku trójkąta (s): 0.5
 Współczynnik odbicia (alpha): 1.0

Współczynnik zwężenia (β): 0.5
Współczynnik ekspansji (γ): 2.0
Współczynnik redukcji (δ): 0.5

4. Dyskusja wyników

a) Wyniki testowe

Wraz ze wzrostem parametru „a” wzrasta dokładność szukania minimów metodami z karą zewnętrzną i wewnętrzną. W przypadku funkcji z karą zewnętrzną, malała również liczba wywołań funkcji w przeciwieństwie do funkcji z karą wewnętrzną. Dla $a = 4.0$ i $a = 4.4934$ funkcja z karą wewnętrzną parę razy zwróciła wyniki gdzie wartość funkcji wynosiła $1E10$. Wynika to z wyjścia poza zakres funkcji (ustawiamy wtedy wartość kary na $1E10$) i spełnieniu warunku wyjścia z funkcji `pen()`. Jedynie w przypadku gdy „a” było równe 5.0 wszystkie znalezione minima znajdowały się w zakresie.

b) Wyniki problemu rzeczywistego

Dla początkowych wartości prędkości początkowej po osi x oraz prędkości kątowej równych $[-5.0, 5.0]$ zostały znalezione wartości równe $[1.48, 0.29]$. Liczba wywołań funkcji celu wynosiła 832. Znalezione wartości spełniają dwa zadane warunki: prędkość początkowa po osi x jest w zakresie $[-10, 10]$ oraz prędkość kątowa jest w zakresie $[-15, 15]$. Po przeprowadzeniu symulacji na znalezionych wartościach, możemy zauważyć że spełniony jest trzeci warunek: dla $y = 50\text{m}$, x znajduje się w zakresie $[4.5, 5.5]$. Dokładnie x wynosi: 5.48 dla $y = 50.12$ i 5.50 dla $y = 4.92$.

5. Wnioski

Dzięki optymalizacji funkcji dwóch zmiennych z ograniczeniami zewnętrznej funkcji kary udało się nam wyznaczyć początkowe wartości prędkości początkowej po osi x (równej 1.48 m/s) i początkowej prędkości kątowej (równej 0.29 rad/s). Wszystkie zadane warunki są spełnione. Po przeprowadzeniu symulacji jesteśmy w stanie narysować trajektorię lotu piłki.