

# Metoda ekspansji i kontrakcji

## Metody Optymalizacji

Wykonał Szymon Tokarz

### Wstęp teoretyczny

Metody bezgradientowe wykorzystuje się w optymalizacji w przypadkach, gdy podany wzór funkcji jest zbyt skomplikowany, aby udało się obliczyć jego pochodną albo policzenie jej zajęłoby zbyt dużo czasu metodami analitycznymi. Jednymi z tych metod są metody ekspansji i kontrakcji.

### Metoda ekspansji

Pierwszym warunkiem, aby wykorzystać metodę ekspansji, jest to, że zadana funkcja musi być unimodalna. Gdyby tak nie było metoda może nie przynieść oczekiwanych rezultatów.

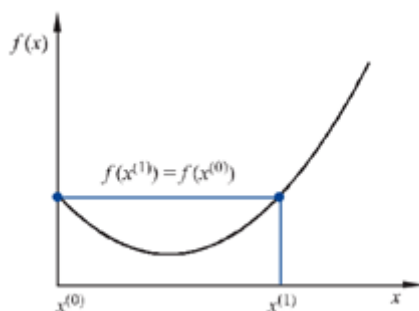
#### Definicja 3.1

Funkcja ciągła jednej zmiennej  $f$  jest *unimodalna*, gdy istnieje punkt  $c$  taki, że  $f$  jest rosnąca dla  $x > c$  i malejąca dla  $x < c$ .

Metoda ekspansji polega na ciągłym zmniejszaniu przedziału  $[a,b]$  w jednym kierunku. Na początek należy wybrać punkt  $x(0)$  oraz dowolny punkt  $x(1)$ . W zależności od wartości funkcji celu można spotkać się z trzema przypadkami:

1.  $F(x(0)) = F(x(1))$

Jeżeli wartości funkcji w obydwu punktach są takie same, to kończymy poszukiwania, a minimum znajduje się w przedziale  $[x(0), x(1)]$ .

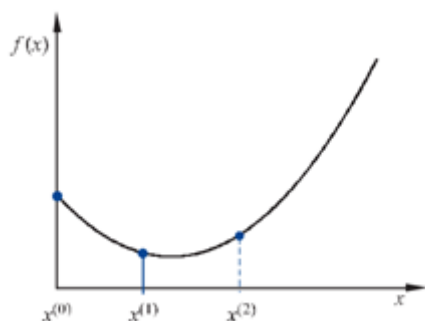


Rys.1 Wykres dla warunku 1.

2.  $F(x(0)) < F(x(1))$

Gdy zachodzi ten przypadek oznacza to, że kierunek poszukiwania jest dobry. Należy więc wykonać operację  $x(2) = \alpha * x(1)$ , gdzie  $\alpha$  to współczynnik ekspansji mówiący nam o tym, jak

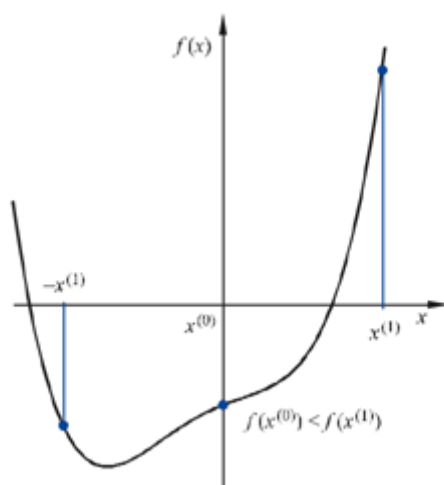
daleko szukamy nowego punktu. Alfa powinna być większa od 1, aby zapewnić przyrost długości kolejnych kroków. Jeśli  $F(x(2)) \geq F(x(1))$  to kończymy proces i minimum znajduje się w przedziale  $[x(0), x(2)]$ . Jeśli jednak tak nie zajdzie to wykonuje się powyższą operację aż do skutku.



Rys.2 Wykres dla warunku 2

### 3. $F(x(0)) > F(x(1))$

Jeżeli zachodzi ten warunek oznacza to, że następnego punktu należy szukać w lewo od punktu  $x(0)$ . W tym wypadku należy wykonać podstawienie  $x(1) \leftarrow -x(1)$ . Jeżeli  $F(x(1)) \geq F(x(0))$  to kończymy poszukiwania i przedział to  $[x(1), x(0)]$ . Jeśli zaś nie to powtarzamy procedurę z powyższego punktu w analogiczny sposób. Jedyna różnica polega na tym, że poruszamy się w drugą stronę.



Rys.3 Wykres dla warunku 3

Istnieje rozwinięcie tej metody opracowane przez Boxa i Daviesa polegające na tym, że gdy posiadamy wstępną lokalizację minimum nie trzeba przyjmować punktu  $x(0)=0$ , tylko bardziej odpowiadający punkt do szybszych obliczeń.

### Algorytm metody ekspansji

**Dane wejściowe:** punkt startowy  $x^{(0)} = 0$ , punkt  $x^{(1)} > 0$ , współczynnik ekspansji  $\alpha > 1$ , maksymalna liczba iteracji  $N_{\max}$

```
1:  $i = 0$     ▷ licznik iteracji
2: if  $f(x^{(1)}) = f(x^{(0)})$  then
3:   return  $[x^{(0)}, x^{(1)}]$     ▷ minimum występuje w przedziale  $[x^{(0)}, x^{(1)}]$ 
4: end if
5: if  $f(x^{(1)}) > f(x^{(0)})$  then
6:    $x^{(1)} = -x^{(1)}$ 
7:   if  $f(x^{(1)}) \geq f(x^{(0)})$  then
8:     return  $[x^{(1)}, -x^{(1)}]$     ▷ minimum występuje w przedziale  $[x^{(1)}, -x^{(1)}]$ 
9:   end if
10: end if
11: repeat
12:   if  $i > N_{\max}$  then
13:     return error    ▷ nie udało się ustalić przedziału w  $N_{\max}$  krokach
14:   end if
15:    $i = i + 1$ 
16:    $x^{(i+1)} = \alpha^i x^{(1)}$ 
17: until  $f(x^{(i)}) \leq f(x^{(i-1)})$ 
18: if  $x^{(i-1)} < x^{(i+1)}$  then
19:   return  $[x^{(i-1)}, x^{(i+1)}]$     ▷ minimum występuje w przedziale  $[x^{(i-1)}, x^{(i+1)}]$ 
20: end if
21: return  $[x^{(i+1)}, x^{(i-1)}]$     ▷ minimum występuje w przedziale  $[x^{(i+1)}, x^{(i-1)}]$ 
```

Rys.4 Pseudokod dla metod ekspansji

### Metoda kontrakcji

Rozważamy minimalizację funkcji unimodalnej  $Q: [z(0), z(1)] \rightarrow \mathbb{R}$ . Na początku należy wyznaczyć:

- wartości  $Q(z(0))$  i  $Q(z(1))$ ,
- współczynnik kontrakcji  $\beta$  z przedziału  $(0,1)$  zazwyczaj równy 0,5,
- maksymalną liczbę iteracji  $N$ .

Zakładamy, że  $Q(z(0)) < Q(z(1))$ . Wartości wskaźnika jakości wyznacza się za pomocą wzoru:

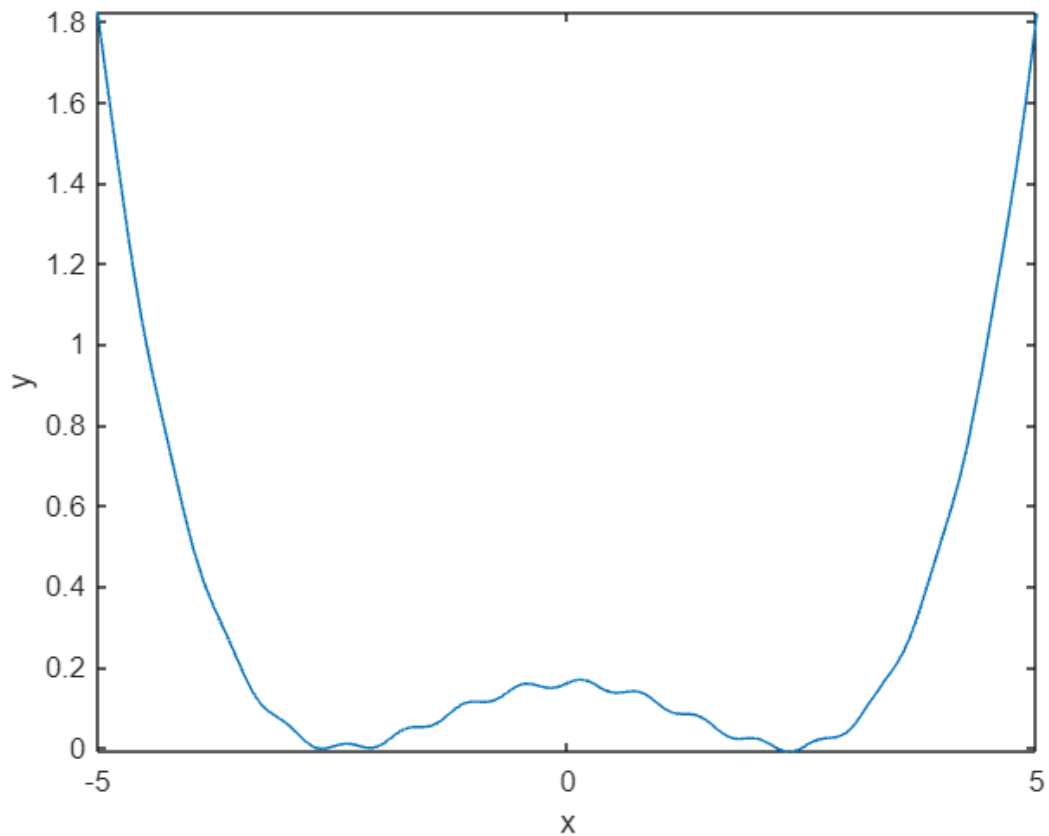
$$z_i = z_0 + \beta^{i-1}(z_1 - z_0)$$

Gdzie  $i = 2, 3, 4, \dots$  Algorytm przerywamy, gdy faktycznie  $Q(z(i)) < Q(z(0))$ , jeśli krok pomyślny wystąpi przed przekroczeniem maksymalnej liczby iteracji. Wtedy przedziałem nieokreśloności jest po zakończeniu kontrakcji jest  $(z(0), z(i-1))$ , a najlepszym przybliżeniem minimum jest punkt  $(z(i), Q(z(i)))$ . Jeśli nie uda się otrzymać kroku pomyślnego po  $N$  iteracjach, przerywamy algorytm bez polepszania aproksymacji minimum.

### Kod w Matlab

```
Kod główny
f = @(x) 0.01*sin(10*x)+(0.07*x.^2-0.4).^2;
```

```
fplot(f);
xlabel('x');
ylabel('y');
```



```
x0 = -0.5;
x1 = x0 + 0.1;
alfa = 1.5;
```

```
[minimum, iteracje] = expance(f, x0, x1, alfa, 100)
minimum = 1×2
    -0.4000    0.9000
iteracje = 1
alfa = 2;
```

```
[minimum, iteracje] = expance(f, x0, x1, alfa, 100)
minimum = 1×2
    -0.4000    1.6000
iteracje = 1
x0 = 32;
x1 = x0 + 0.1;
```

```
alfa = 1.5;
```

```
[minimum, iteracje] = expanse(f, x0, x1, alfa, 100)
```

```
minimum = 1×2  
    -32.1000    32.1000  
iteracje = 0
```

```
alfa = 2;
```

```
[minimum, iteracje] = expanse(f, x0, x1, alfa, 100)
```

```
minimum = 1×2  
    -32.1000    32.1000  
iteracje = 0
```

4. Wyznaczyć przedział minimum funkcji metodą **ekspansji**, następnie zawęzić przedział **metodą kontrakcji** (uzupełnienie ekspansji)

5. Podać ilość kroków do osiągnięcia rozwiązań.

6. Przeanalizować warunek stopu, wnioski.

```
x0 = -0.5;  
x1 = x0 + 0.1;  
alfa = 2;  
beta = 0.5;
```

```
[minimum, iteracje] = expanse(f, x0, x1, alfa, 100)
```

```
minimum = 1×2  
    -0.4000    1.6000  
iteracje = 1
```

```
[minimum_cont, iteracje] = contract(f, minimum(1), minimum(2), beta, 10000)
```

```
minimum_cont = "no_improv"  
iteracje = 10000
```

```
x0 = 32;  
x1 = x0 + 0.1;
```

```
[minimum, iteracje] = expanse(f, x0, x1, alfa, 100)
```

```
minimum = 1×2  
    -32.1000    32.1000  
iteracje = 0
```

```
[minimum_cont, iteracje] = contract(f, minimum(1), minimum(2), beta, 10000)
```

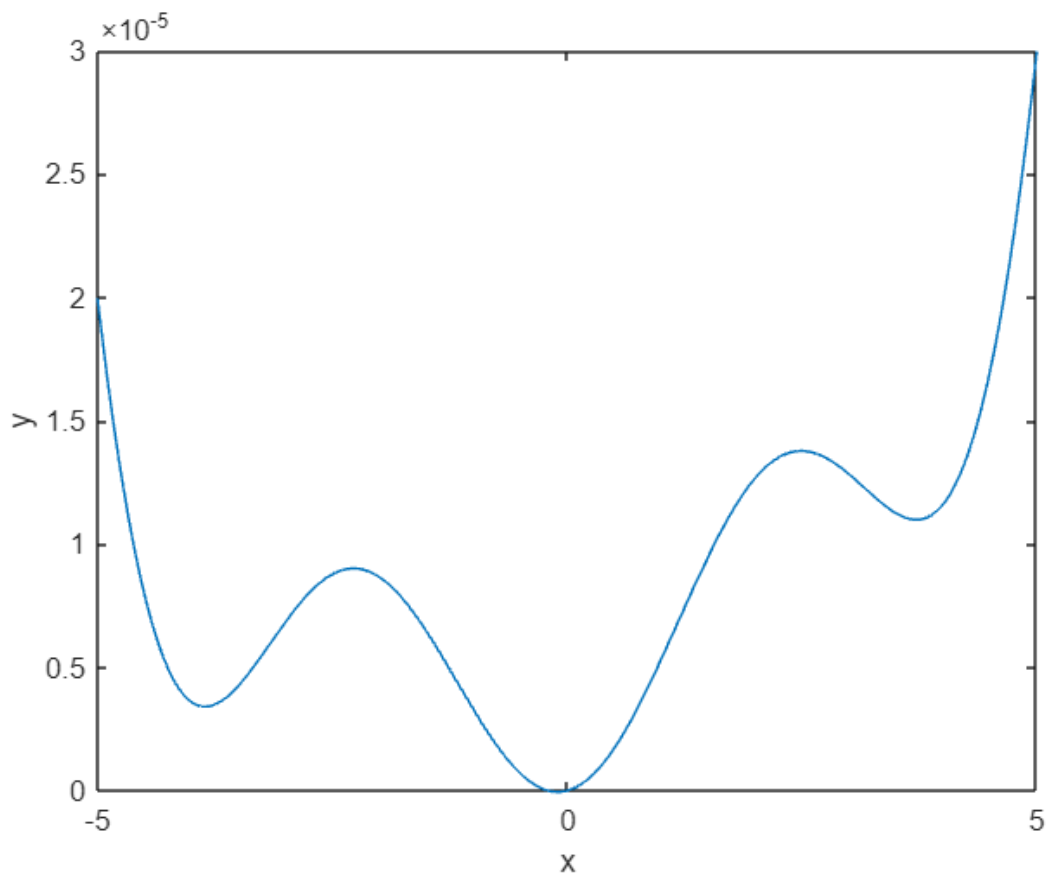
```
minimum_cont = 1×2  
    -32.1000    32.1000  
iteracje = 2
```

Druga funkcja

```

px = [-10 -5 0 5 10];
py = [0.0001 -0.1 0 0.1 -0.0001];
stopien=5;
W = polyfit(px, py, stopien);
Warning: Polynomial is not unique; degree >= number of data points.
fx=@(x)(0.05*sin(1*x)+W(1)*x.^stopien+W(2)*x.^(stopien-1)+W(3)*x.^(stopien-
2)+W(4)*x.^(stopien-3)+W(5)*x.^(stopien-4)+W(6)*x.^(stopien-
5))*(0.001*sin(x/10))+0.000001*x
fx = function_handle with value:
    @(x)(0.05*sin(1*x)+W(1)*x.^stopien+W(2)*x.^(stopien-1)+W(3)*x.^(stopien-
2)+W(4)*x.^(stopien-3)+W(5)*x.^(stopien-4)+W(6)*x.^(stopien-
5))*(0.001*sin(x/10))+0.000001*x
fplot(fx);
Warning: Function behaves unexpectedly on array inputs. To improve performance, properly
vectorize your function to return an output with the same size and shape as the input
arguments.
xlabel('x');
ylabel('y');

```



```

x0 = -0.5;
x1 = x0 + 0.1;

```

```
alfa = 1.5;
```

```
[minimum, iteracje] = expanse(fx, x0, x1, alfa, 100)
```

```
minimum = 1×2  
    -3.0375    -1.3500  
iteracje = 4
```

```
alfa = 2;
```

```
[minimum, iteracje] = expanse(fx, x0, x1, alfa, 100)
```

```
minimum = 1×2  
    -3.2000         0  
iteracje = 2
```

```
x0 = 32;  
x1 = x0 + 0.1;  
alfa = 2;
```

```
[minimum, iteracje] = expanse(fx, x0, x1, alfa, 100)
```

```
minimum = 1×2  
    -32.1000    32.1000  
iteracje = 0
```

```
alfa = 2;
```

```
[minimum, iteracje] = expanse(fx, x0, x1, alfa, 100)
```

```
minimum = 1×2  
    -32.1000    32.1000  
iteracje = 0
```

Punkty 4,5,6

```
x0 = -0.5;  
x1 = x0 + 0.1;  
alfa = 1.5;  
beta = 0.5;
```

```
[minimum, iteracje] = expanse(fx, x0, x1, alfa, 100)
```

```
minimum = 1×2  
    -3.0375    -1.3500  
iteracje = 4
```

```
[minimum_cont, iteracje] = contract(fx, minimum(1), minimum(2), beta, 10000)
```

```

minimum_cont = 1×2
    0    -0.4000
iteracje = 5

```

```

x0 = 32;
x1 = x0 + 0.1;
[minimum, iteracje] = expanse(fx, x0, x1, alfa, 100)
minimum = 1×2
    -32.1000    32.1000
iteracje = 0

```

```

[minimum_cont, iteracje] = contract(fx, minimum(1), minimum(2), beta, 10000)
minimum_cont = 1×2
    -32.1000    32.1000
iteracje = 2

```

```

minimum=[-28.4,-24.4];
beta=0.9;

```

```

[minimum_cont, iteracje] = contract(fx, minimum(1), minimum(2), beta, 10000)
minimum_cont = 1×2
    -28.4000   -24.4000
iteracje = 2

```

Funkcja expanse

```

function [min, i] = expanse(f, x0, x1, alfa, Nmax)
    x = zeros(Nmax+1);
    x(1) = x1;
    i = 0;

    if f(x0) == f(x1)
        min = [x0 x1];
        return
    end

    if f(x1) > f(x0)
        x1 = -x1;
        if f(x1) >= f(x0)
            min = [x1, -x1];
            return
        end
    end

    ok = 1;
    i = i + 1;
    while ok
        if i > Nmax + 1
            error("Nie udało się ustalić przedziału Nmax krokach");
            return;
        end
        i = i + 1;
    end

```



```

        x(i + 1) = alfa^i*x1;
        ok = f(x(i)) <= f(x(i + 1));
    end

    if x(i - 1) < x(i + 1)
        min = [x(i - 1) x(i + 1)];
    else
        min = [x(i + 1) x(i - 1)];
    end
    i = i - 1;
end

Funkcja contract
function [min, it] = contract(f, x0, x1, beta, N)

    x = zeros(N);
    x(1) = x1;
    it = 0;

    if f(x0) > f(x1)
        temp = x0;
        x0 = x1;
        x1 = temp;
    end
    for it = 2:N
        x(it) = x0 + (beta^(it - 1))*(x1 - x0);

        if f(x(it)) < f(x0)
            min = [x0 x(it - 1)];
            return
        end
    end
    if it == N
        min = "no_improv";
    end
end

```

## Wnioski

Metody ekspansji i kontrakcji są przydatnymi narzędziami pomocnymi w wyznaczeniu przybliżonych wartości funkcji. Ich wielką zaletą jest relatywnie mała liczba iteracji potrzebnych, aby otrzymać zadowalający wynik (maksymalnie 5). Można ich również używać bez potrzeby liczenia pochodnych lub gradientów, co może być problematyczne w bardziej skomplikowanych przypadkach. Przy korzystaniu z metody ekspansji i kontrakcji istotne jest uwzględnienie skali i kontekstu badanego problemu. Rozmiar obszaru ekspansji lub kontrakcji oraz okres analizy mają istotny wpływ na wyniki i interpretację. Dlatego ważne jest dostosowanie parametrów analizy do konkretnej sytuacji badawczej.