

## Programowanie nieliniowe

Badania operacyjne

**Metody numeryczne**

## Plan wykładu

- ⊙ Ograniczenia metod analitycznych
- ⊙ Przykłady metod numerycznych PNL
  - ⊙ Metoda interpolacji liniowej
  - ⊙ Metoda Newtona
  - ⊙ Metoda najszybszego spadku
  - ⊙ Metoda gradientu zredukowanego
- ⊙ Klasyfikacja metod numerycznych PNL

## Przykład

Otrzymanego układu nie można rozwiązać analitycznie!

- Sformułować warunki KKT dla następującego problemu PNL

zminimalizować  $f_0(\underline{x}) = (x_1 - 20)^4 + (x_2 - 12)^4$

przy ograniczeniach

$$f_1(\underline{x}) = 8 \exp((x_1 - 12)/9) - x_2 + 4 \leq 0$$

$$f_2(\underline{x}) = 6(x_1 - 12)^2 + 25x_2^2 - 600 \leq 0$$

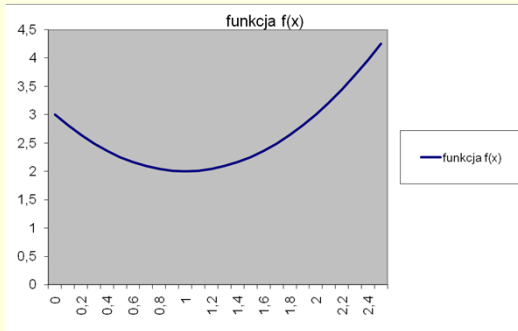
$$f_3(\underline{x}) = -x_1 + 12 \leq 0$$

## Ograniczenia metod analitycznych

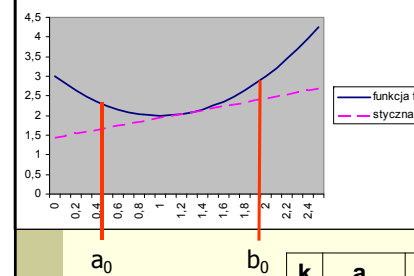
- Funkcja celu lub ograniczenia nie spełniają założeń twierdzenia KKT:
  - funkcje nie są wypukłe,
  - funkcje nie są różniczkowalne,
  - funkcje nie są ciągłe,
  - funkcje nie są podane w sposób jawny.
- Układu nierówności tworzących warunki KKT nie można rozwiązać analitycznie.

## Metoda interpolacji liniowej

zminimalizować  $f(x) = x^2 - 2x + 3$



## Metoda interpolacji liniowej



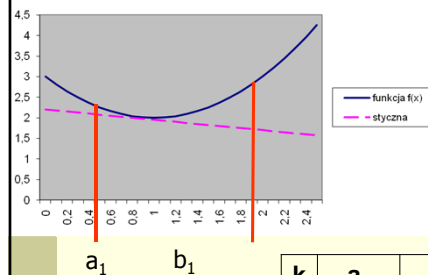
Zbieżność liniowa

$$x_k = a_k + \frac{b_k - a_k}{2}$$

zmin:  $f(x) = x^2 - 2x + 3$   
 $f'(x) = 2x - 2$   
 $f'(x_0) = f'(1,25) = 0,5$

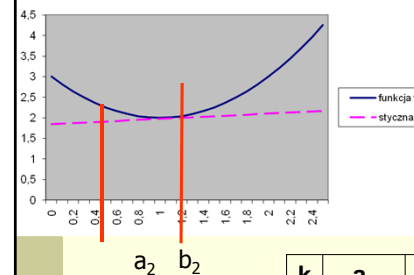
k	$a_k$	$b_k$	$x_k$	$f'(x_k)$	$b_k - a_k$
0	0,5	2	1,25	0,5	1,5

## Metoda interpolacji liniowej



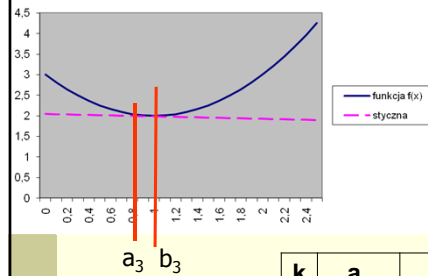
k	$a_k$	$b_k$	$x_k$	$f'(x_k)$	$b_k - a_k$
0	0,5	2	1,25	0,5	1,5
1	0,5	1,25	0,875	-0,25	0,75

## Metoda interpolacji liniowej



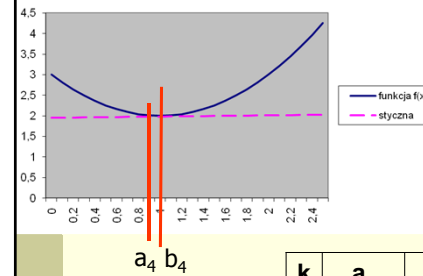
k	$a_k$	$b_k$	$x_k$	$f'(x_k)$	$b_k - a_k$
0	0,5	2	1,25	0,5	1,5
1	0,5	1,25	0,875	-0,25	0,75
2	0,875	1,25	1,0625	0,125	0,375

## Metoda interpolacji liniowej



k	$a_k$	$b_k$	$x_k$	$f'(x_k)$	$b_k - a_k$
0	0,5	2	1,25	0,5	1,5
1	0,5	1,25	0,875	-0,25	0,75
2	0,875	1,25	1,0625	0,125	0,375
3	0,875	1,0625	0,96875	-0,0625	0,1875

## Metoda interpolacji liniowej



k	$a_k$	$b_k$	$x_k$	$f'(x_k)$	$b_k - a_k$
0	0,5	2	1,25	0,5	1,5
1	0,5	1,25	0,875	-0,25	0,75
2	0,875	1,25	1,0625	0,125	0,375
3	0,875	1,0625	0,96875	-0,0625	0,1875
4	0,96875	1,0625	1,015625	0,03125	0,09375

## Metody interpolacyjne

- dotyczą funkcji jednej zmiennej,
- są zbieżne do minimum lokalnego funkcji (jeżeli ono istnieje),
- mogą zawodzić ze względu na błędy zaokrągleń,
- mogą zawodzić ze względu na nieregularności funkcji (np. nieciągłość, nieróżniczkowalność).

## Metoda Newtona

zminimalizować  $f(x)$ ,  $f \in C^3$ ,  $f'' \neq 0$   
przy ograniczeniach  $x \in [d, w]$

z rozwinięcia Taylora wokół punktu  $x_0$

$$f(x^*) = f(x_0) + (x - x_0)f'(x_0) + \frac{1}{2}(x - x_0)^2 f''(x_0) + \dots$$

po obustronnym różniczkowaniu:

$$\begin{aligned} f'(x^*) &= f'(x_0) + (x - x_0)f''(x_0) + \frac{1}{2}(x - x_0)^2 f'''(x_0) + \dots \\ &= f'(x_0) + (x - x_0)f''(x_0) + \frac{1}{2}(x - x_0)^2 f'''(x_0) + \dots \end{aligned}$$

## Metoda Newtona

warunek konieczny istnienia minimum:  $f'(x_0)=0$

$$2f'(x_0) + 2(x - x_0)f''(x_0) \approx 0$$

$$f'(x_k) + (x_{k+1} - x_k)f''(x_k) \approx 0$$

$$x_{k+1} = x_k - \frac{f'(x_k)}{f''(x_k)}, \quad k = 0, 1, 2, \dots$$

## Metoda Newtona - przykład

$$f_0(x) = e^x + x^2 \quad x \in [-1, 1]$$

$$f'_0(x) = e^x + 2x \quad f''_0(x) = e^x + 2 > 0$$

$$x_0 = 0 \quad f_0(x_0) = 1$$

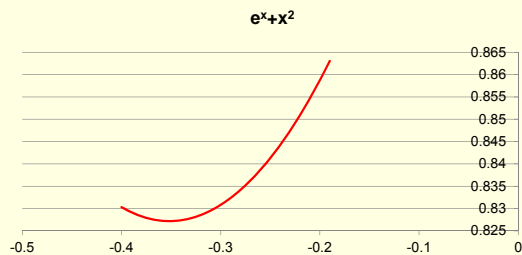
$$x_1 = 0 - \frac{e^0 + 0}{e^0 + 2} = -\frac{1}{3} = -0,3333 \quad f_0(x_1) = 0,827642588$$

$$x_2 = -0,35168 \quad f_0(x_2) = 0,82718403$$

$$x_3 = -0,35173 \quad f_0(x_3) = 0,827184026$$

## Metoda Newtona - przykład

$$f_0(x) = e^x + x^2 \quad x \in [-1, 1]$$



$$x_3 = -0,35173 \quad f_0(x_3) = 0,827184026$$

## Wady metody Newtona

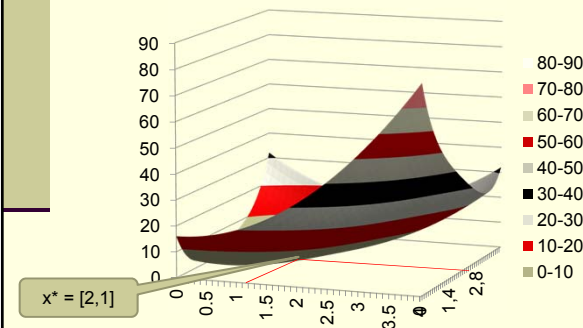
1. Nie ma pewności, że  $x_{k+1} \in [d, w]$ , np. jeżeli  $f''(x_k) < f'(x_k)$
2. Może się zdarzyć, że  $f''(x_k) = 0$ , wtedy  $x_{k+1} = x_k - f'(x_k)$
3. Metoda może nie być zbieżna.

## Metoda najszybszego spadku

- Dotyczy problemów bez ograniczeń.
- Dotyczy funkcji wielu zmiennych.

## Metoda najszybszego spadku

- zminimalizować  $f_0(\underline{x}) = (x_1 - 2)^4 + (x_1 - 2x_2)^2$



## Metoda najszybszego spadku

zminimalizować  $f(x)$

1.  $k = 0$
2. Wyznaczamy gradient

$$\nabla f = \left[ \frac{\partial f}{\partial x_1}, \dots, \frac{\partial f}{\partial x_n} \right]$$

3. Obliczamy współrzędne następnego punktu:

$$x_1(k+1) = x_1(k) - \theta \frac{\partial f}{\partial x_1}(x_1(k))$$

...

$$x_n(k+1) = x_n(k) - \theta \frac{\partial f}{\partial x_n}(x_n(k))$$

4. Jeżeli  $k < \text{max\_kroków}$ , to  $k := k + 1$  i powrót do kroku 2; w przeciwnym razie zakończ algorytm.

## Metoda najszybszego spadku - komplikacje

- Punkt, w którego otoczeniu funkcja jest stała, bądź też o bardzo małym nachyleniu. Wówczas  $x(k+1) \cong x(k)$  i pozostajemy w miejscu.
- Funkcja posiada wiele minimów lokalnych. W takiej sytuacji algorytm po znalezieniu jednego z nich pozostanie w nim już na zawsze.
- Warunek wymagający różniczkowalności funkcji.

## Metoda gradientu zredukowanego

- Ograniczenia będące funkcjami liniowymi łatwo wyeliminować, zmniejszając równocześnie liczbę zmiennych decyzyjnych.
- Co zrobić z ograniczeniami nieliniowymi ?
- Zastosować rozwinięcie w szereg Taylora.
- Jak to zrobić dla funkcji wielu zmiennych ?

## Metoda gradientu zredukowanego

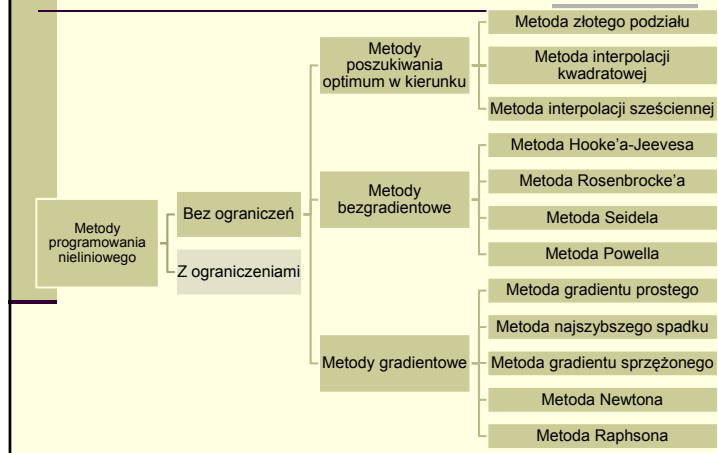
Rozwinięcie w szereg Taylora funkcji  $n$  zmiennych wokół punktu  $\bar{x}$ .

$$f(x) = f(\bar{x}) + \nabla f(\bar{x})^T (x - \bar{x}) + \frac{(x - \bar{x})^T H(\bar{x}) (x - \bar{x})}{2!} + \dots$$

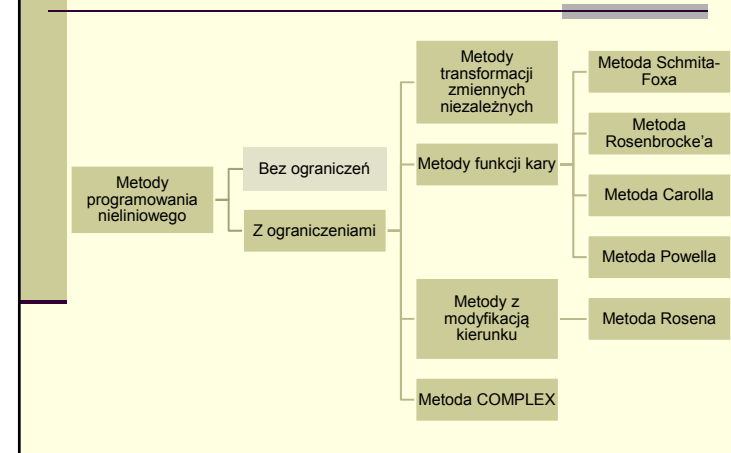
Po ograniczeniu do składników liniowych:

$$f(x) \approx f(\bar{x}) + \nabla f(\bar{x})^T (x - \bar{x})$$

## Klasyfikacja metod numerycznych PNL



## Klasyfikacja metod numerycznych PNL



## Solver

- Excel – GRG
- Matlab (Math Works)
- SAS
- LINGO
- Mathematica
- .....