

## CW Metoda gradientu

$F: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$

**Problem minimalizacji**  $F(x_1, \dots, x_n) \rightarrow \text{minimum (lokalne)}$

### Algorytm metody gradientu

Ustalić stałe  $c > 0$  i  $\varepsilon > 0$ .

Startować od

(i-a) dowolnie wybranego

albo

(i-b) losowanego

warunku początkowego  $x^{\text{old}} = (x_1^{\text{old}}, \dots, x_n^{\text{old}})$ .

(W przypadku (ii), losować  $x_i^{\text{old}} \in [-N, N]$  ( $1 \leq i \leq n$ ) dla z góry ustalonego  $N$ .)

(ii)

Niech

$$x_i^{\text{new}} = x_i^{\text{old}} - c \frac{\partial F}{\partial x_i}(x_1^{\text{old}}, \dots, x_n^{\text{old}}) \quad (1 \leq i \leq n).$$

(iii)

**while**

$$\max_{1 \leq i \leq n} |x_i^{\text{new}} - x_i^{\text{old}}| > \varepsilon$$

**do**

$$x_i^{\text{old}} = x_i^{\text{new}} \quad (1 \leq i \leq n)$$

$$x_i^{\text{new}} = x_i^{\text{old}} - c \frac{\partial F}{\partial x_i}(x_1^{\text{old}}, \dots, x_n^{\text{old}}) \quad (1 \leq i \leq n).$$

(iv)

**print**  $x_i^{\text{new}}$  ( $1 \leq i \leq n$ ),  $F(x_1^{\text{new}}, \dots, x_n^{\text{new}})$

### Zadanie

Implementować powyżej podany algorytm metody gradientu. Za pomocą tego algorytmu znaleźć **lokalne** oraz **globalne** minimum następujących funkcji oraz punkty, które osiągają takie minimum.

Próbować i porównać (i-a) i (i-b).

Próbować i porównać różne parametry  $c$ ,  $\varepsilon$  (oraz  $N$ ).

np.  $c = 0.01$ ,  $\varepsilon = 0.00001 \sim 0.00000001$

$$(1) F_1(x_1, x_2, x_3) = 2x_1^2 + 2x_2^2 + x_3^2 - 2x_1x_2 - 2x_2x_3 - 2x_1 + 3 \quad (n = 3)$$

$$(2) F_2(x_1, x_2) = 3x_1^4 + 4x_1^3 - 12x_1^2 + 12x_2^2 - 24x_2 \quad (n = 2)$$

**Uwaga** Metoda gradientu trafi tylko minimum lokalne. Aby znaleźć minimum globalne, trzeba próbować różne warunki początkowe. Zob. (i-a) i (i-b) powyższego algorytmu.

**Uwaga** Następujące normy są równoważne w sensie  $\|x\|_p \rightarrow 0 \Leftrightarrow \|x\|_q \rightarrow 0$  (o ile wektory są skończenie wymiarowe tzn.  $x = (x_1, \dots, x_n) \in \mathbb{R}^n$ ).

(i)  $\|x\|_\infty = \max_{1 \leq i \leq n} |x_i|$  (indeks  $p = \infty$ )

(ii)  $\|x\|_1 = \sum_{i=1}^n |x_i|$

(iii)  $\|x\|_2 = (\sum_{i=1}^n |x_i|^2)^{\frac{1}{2}}$  (norma euklidesowa)

(iv) Ogólnie  $\|x\|_p = (\sum_{i=1}^n |x_i|^p)^{\frac{1}{p}}$   $p \in [1, \infty)$

### Wskazówki do pisania programu (Propozycja)

$c \rightsquigarrow c$ ,  $\varepsilon \rightsquigarrow \text{epsilon}$  lub  $e$

$x_i \rightsquigarrow x[i]$ ,  $x_i^{\text{old}} \rightsquigarrow x\_old[i]$ ,  $x_i^{\text{new}} \rightsquigarrow x\_new[i]$

$F(x_1, \dots, x_n) \rightsquigarrow F$ , **def** $F$

$\frac{\partial F}{\partial x_i}(x_1, \dots, x_n) \rightsquigarrow Df\_x[i]$  **def** $DF\_x[i][x]$ ,  $x = x[i]$  (Python?)

$x_i^{\text{new}} = x_i^{\text{old}} - c \frac{\partial F}{\partial x_i}(x_1^{\text{old}}, \dots, x_n^{\text{old}}) \rightsquigarrow x\_new[i] = x\_old[i] - c * DF\_x[i]$

Generowanie losowanego  $x \in [-N, N] \rightsquigarrow x = (\frac{\text{rand}()}{\text{Rand\_Max}} - 0.5) * 2 * N$