Zadania z metod optymalizacji – Marta Kapusta

Zadanie 1

Znaleźć obszar wypukłości funkcji

$$F(x) = \frac{1}{x_1} + 2 \cdot x_2$$

Z tw.: Funkcja F jest wypukła na zbiorze $X \Leftrightarrow \bigvee_{x \in X}$ jej hesjan H(x) jest dodatnio określony.

$$\nabla F(x_1, x_2) = \begin{bmatrix} -\frac{1}{x_1^2} \\ 2 \end{bmatrix} \qquad H(x_1, x_2) = \nabla^2 F(x_1, x_2) = \begin{bmatrix} \frac{2}{x_1^3} & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}$$

- hesjan jest dodatnio określony (<u>nie</u> ściśle dodatnio określony) dla $x_1 > 0$
- $F(x) = \frac{1}{x_1} + 2 \cdot x_2$ jest wypukła w zbiorze X_0 , gdzie:
- $X_0 = \{x : x_1 > 0, x_2 \in \mathbb{R}^1\}$ (czyli x_2 dowolne)

Zadanie 2

 $d = (-1,-1)^T$. Wyznaczyć analitycznie kierunek dopuszczalny poprawy. Optymalizować długość kroku na tym kierunku.

$$F(x) = x_1 + x_2$$
 $h(x) = x_1^2 + x_2^2 - 1$ $x_0 = \left(\frac{\sqrt{2}}{2}, \frac{\sqrt{2}}{2}\right)^T$

- a) czy d jest kierunkiem poprawy?
- b) czy d jest kierunkiem dopuszczalnym?

•
$$\nabla F(x) = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \end{bmatrix}$$
 $\nabla h(x) = \begin{bmatrix} 2 \cdot x_1 \\ 2 \cdot x_2 \end{bmatrix}$

• Sektor (stożek) kierunków dopuszczalnych w punkcie \hat{x} definiujemy jako:

$$D_1 = \left\{ d : \left\langle \nabla h_j(\hat{x}), d \right\rangle \le 0 \right\} \qquad j \in A(\hat{x}) \text{ , gdzie } A(\hat{x}) \text{ - zbiór ograniczeń aktywnych}$$

$$(2 \cdot \hat{x}_1 \quad 2 \cdot \hat{x}_2) \cdot \begin{pmatrix} d_1 \\ d_2 \end{pmatrix} \le 0$$

$$\sqrt{2} \cdot d_2 + \sqrt{2} \cdot d_2 \le 0$$

$$d_1 \le -d_2 \qquad \Rightarrow \qquad D_1 = \{ (d_1, d_2) : \qquad d_1 \le -d_2 \}$$

• Stożek (sektor) kierunków spadku w punkcie \hat{x} definiujemy jako:

$$D_2 = \left\{ d : \left\langle \nabla f(\hat{x}), d \right\rangle < 0 \right\}$$

$$\left(1 \quad 1 \right) \cdot \begin{pmatrix} d_1 \\ d_2 \end{pmatrix} < 0$$

$$d_1 \cdot d_2 < 0$$

$$d_1 < -d_2$$
 \Rightarrow $D_2 = \{(d_1, d_2): d_1 < -d_2\}$

• Stożek (sektor) kierunków poprawy to przecięcie D_1 oraz D_2 .

$$D_3 = D_1 \cap D_2 = \left\{ d : \left\langle \nabla h_j(\hat{x}), d \right\rangle \le 0, \left\langle \nabla f(\hat{x}), d \right\rangle < 0 \right\}$$
 w tym przypadku:
$$D_3 = \left\{ (d_1, d_2) : d_1 < -d_2 \right\}$$

• łatwo sprawdzić, że kierunek $\begin{pmatrix} -1 & -1 \end{pmatrix}^T$, który jest kierunkiem dopuszczalnym, jest też kierunkiem poprawy

$$x = x^{0} + \lambda \cdot d = \begin{pmatrix} \frac{\sqrt{2}}{2} \\ \frac{\sqrt{2}}{2} \end{pmatrix} + \lambda \cdot \begin{pmatrix} -1 \\ -1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \frac{\sqrt{2}}{2} - \lambda \\ \frac{\sqrt{2}}{2} - \lambda \end{pmatrix}$$

$$\begin{cases} x_{1} = \frac{\sqrt{2}}{2} - \lambda \\ x_{2} = \frac{\sqrt{2}}{2} - \lambda \end{cases}$$

$$h(\lambda) = \begin{pmatrix} \frac{\sqrt{2}}{2} - \lambda \end{pmatrix}^{2} + \begin{pmatrix} \frac{\sqrt{2}}{2} - \lambda \end{pmatrix}^{2} - 1 = 0$$

$$2 \cdot \left(\frac{1}{2} - 2 \cdot \frac{\sqrt{2}}{2} \cdot \lambda + \lambda^{2} \right) - 1 = 0$$

$$1 - 2 \cdot \sqrt{2} \cdot \lambda + 2 \cdot \lambda^{2} - 1 = 0$$

$$\lambda^{2} - \sqrt{2} \cdot \lambda = 0$$

$$\lambda \cdot (\lambda - \sqrt{2}) = 0$$

$$\lambda = 0 \quad \forall \quad \lambda = \sqrt{2}$$

Zadanie 3

Udowodnić, że $u, v \rightarrow wektory własne \Rightarrow \langle u, Av \rangle = 0$, A > 0.

Wektory u i v dodatnio określonej macierzy A są kierunkami sprzężonymi względem tej macierzy.

• Jeśli u, v — wektory własne macierzy a, to zachodzi:

$$(A - I \cdot \lambda) \cdot v = 0 \qquad (A - I \cdot \lambda) \cdot u = 0$$

$$A \cdot v = \lambda_{v} \cdot v \qquad A \cdot u = \lambda_{u} \cdot u$$

$$\langle u, A \cdot v \rangle = \langle u, \lambda_{v} \cdot v \rangle = \lambda \cdot v \cdot \langle u, v \rangle = 0$$

$$\langle v, A \cdot u \rangle = \langle v, \lambda_{u} \cdot u \rangle = \lambda \cdot u \cdot \langle v, u \rangle = 0$$

$$\lambda \cdot v \neq \lambda \cdot u \qquad \langle u, v \rangle = \langle v, u \rangle = 0 \qquad (u, v - wektory własne)$$

Zadanie 4

Kuhna-Tucker:
$$\min\left\{-x^2 - x^3\right\}, \qquad x^2 \le 1.$$

 $Wyznaczyć\ pary\ (x,\lambda)$, $które\ spełniajq\ warunki\ konieczne\ optymalności\ Kuhna-Tuckera.$

$$F(x,\lambda) = f(x) + \lambda \cdot h(x) = -x^2 - x^3 + \lambda \cdot (x^2 - 1)$$

Warunki K-T:

1.
$$\nabla_x F(x,\lambda) = -2 \cdot x - 3 \cdot x^2 + 2 \cdot \lambda \cdot x = 0$$

2.
$$\nabla_{\lambda} F(x, \lambda) = x^2 - 1 = 0$$

$$3. \quad \lambda \cdot (x^2 - 1) = 0$$

4. $\lambda \ge 0$ (bo minimalizujemy)

z (3):
$$\lambda = 0 \land \lambda^2 - 1 \le 0$$

 $\lambda = 0 \qquad x = 1 \lor \qquad x = -1$
 $-2 \cdot x - 3 \cdot x^2 = 0 \qquad -2 - 3 + 2 \cdot \lambda = 0 \qquad 2 - 3 + 2 \cdot \lambda = 0$
 $x(-2 - 3 \cdot x) = 0 \qquad 2 \cdot \lambda = 5 \qquad 2 \cdot \lambda = -1$
 $x = 0 \lor x = -\frac{2}{3} \qquad \lambda = \frac{5}{2} \qquad \lambda = -\frac{1}{2} \Leftarrow \text{sprzeczne, bo } \lambda \ge 0!!$

Odp:

•
$$\lambda = 0$$
 $x = 0$, wtedy $f(x) = 0$

•
$$\lambda = 0$$
 $x = -\frac{2}{3}$, where $\lambda = 0$ $x = -\frac{4}{27}$

•
$$\lambda = \frac{5}{2}$$
 $x = 1$, wtedy $f(x) = -2$

Zadanie 5

Dla zadania $\min \left\{ x_1^2 + x_2^2 \right\}$, $x_1 + x_2 \ge 0$ $h(x) = -x_1 - x_2 \le 0$ znajdź funkcję dualną.

• Funkcja Lagrange'a ma postać:

$$L(x,\lambda) = x_1^2 + x_2^2 + \lambda(-x_1 - x_2)$$

• Funkcja dualna:

$$L_D(\lambda) = \min_{x} L(x, \lambda)$$

$$\nabla_x L(x,\lambda) = \begin{pmatrix} 2 \cdot x_1 - \lambda \\ 2 \cdot x_2 - \lambda \end{pmatrix} = 0$$

$$\begin{aligned}
2 \cdot x_1 &= \lambda & \Rightarrow & x_1 &= \frac{\lambda}{2} \\
2 \cdot x_2 &= \lambda & \Rightarrow & x_2 &= \frac{\lambda}{2}
\end{aligned}$$
 co daje nam rozwiązanie
$$\begin{cases}
\hat{x}_1 &= \frac{\lambda}{2} \\
\hat{x}_2 &= \frac{\lambda}{2}
\end{cases}$$

• Wyliczamy funkcję dualną:

$$L_D(\lambda) = L(\hat{x}(\lambda, \lambda)) = \left(\frac{\lambda}{2}\right)^2 + \left(\frac{\lambda}{2}\right)^2 + \lambda \cdot \left(-\frac{\lambda}{2} - \frac{\lambda}{2}\right) =$$

$$= \frac{\lambda^2}{4} + \frac{\lambda^2}{4} + \lambda \cdot (-\lambda) = \frac{\lambda^2}{2} - \lambda^2 = -\frac{\lambda^2}{2}$$

Funkcja dualna ma postać: $L_D(\lambda) = -\frac{\lambda^2}{2}$

Rozwiązanie zadania $\max L_{D_{(\lambda)}}(\lambda)$ jest uzyskiwane dla

$$L'_D(\lambda) = -\frac{1}{2} \cdot 2 \cdot \lambda = 0 \implies \lambda = 0$$

Zadanie 6

Podać pierwsze rozwiązanie bazowe:

$$\max \left\{ 2 \cdot x_1 + x_2 \right\}$$
$$3 \cdot x_1 + x_2 \le 7$$
$$2 \cdot x_1 + 3 \cdot x_2 \ge 10$$

$$Q(x) = 2 \cdot x_1 + x_2$$

Wprowadzamy dodatkowe zmienne:

Wprowadzamy dodatkowe zmienne:

$$3 \cdot x_1 + x_2 + x_3 = 7$$

 $2 \cdot x_1 + 3 \cdot x_2 - x_4 + x_5 = 10$ $A = \begin{pmatrix} 3 & 1 & 1 & 0 & 0 \\ 2 & 3 & 0 & -1 & 1 \end{pmatrix}$
 $x_i \ge 0$ dla $i = 1, ..., 5$

• Pierwsze rozwiązanie bazowe wyliczamy ze wzoru:

$$\overline{x}_B = B^{-1} \cdot b$$
, gdzie:
$$B = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} - \text{macierz bazowa } (\text{na początku musi być macierzą jednostkową!})$$

$$b = \begin{pmatrix} 7 \\ 10 \end{pmatrix} - \text{wektor prawych stron (Ax=b)}$$

$$\overline{x}_B = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} 7 \\ 10 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 7 \\ 10 \end{pmatrix}$$

 $\overline{x}_{B}^{T} = (0 \quad 0 \quad 7 \quad 0 \quad 10) \Rightarrow$ pierwsze rozwiązanie bazowe

Zadanie 7, 15

Operacja krzyżowania dla pary chromosomów – czy zmienia wartość funkcji przyrostowania odpowiadającej tej parze?

Odp.: Operator krzyżowania zmienia układ bitów w chromosomie, wpływa zatem na wartość funkcji przyrostowania. W przypadku krzyżowania jednopunktowego dla chromosomu o długości n możliwe jest wylosowanie z jednakowym prawdopodobieństwem 5(n-1) różnych punktów krzyżowania z jednej pary rodziców. Może zatem powstać jedna z (n-1) par potomków.

Jeśli funkcja przyrostowania jest liniowa lub jeśli krzyżowanie następuje w Uwaga: miejscach, w których geny poszczególnych chromosomów są identyczne, wówczas nie zmienia się wartość przyrostowania

Zadanie 8

Rozwiązać metodą wewnętrznej funkcji kary:

$$\min\{(x_1+1)^3 + x_2\}$$

$$x_1 \ge 1 \implies x_1 - 1 \ge 0$$

$$x_2 \ge 10 \implies x_2 - 10 \ge 0$$

• Funkcja kary:
$$\Phi(x, k_j) = \frac{k_j}{x_1 - 1} + \frac{k_j}{x_2 - 10}$$

$$P_j(x, k_j) = (x_1 + 1)^3 + x_2 + \frac{k_j}{x_1 - 1} + \frac{k_j}{x_2 - 10}$$

$$\frac{\partial P_j(x, k_j)}{\partial x_1} = 3 \cdot (x_1 + 1)^2 - k_j \cdot \frac{1}{(x_1 - 1)^2} = 0 \qquad \frac{\partial P_j(x, k_j)}{\partial x_2} = 1 - k_j \cdot \frac{1}{(x_2 - 10)^2} = 0$$

$$1 = k_j \cdot \frac{1}{(x_2 - 10)^2} \qquad \Rightarrow \qquad k_j = (x_2 - 10)^2$$

$$\sqrt{k_j} = x_2 - 10 \qquad \Rightarrow \qquad x_2 = \sqrt{k_j} + 10$$

$$x_2 = 10$$

$$3 \cdot (x_{1} + 1)^{2} = k_{j} \cdot \frac{1}{(x_{1} - 1)^{2}}$$

$$3 \cdot (x_{1} + 1)^{2} \cdot (x_{1} - 1)^{2} = k_{j}$$

$$\sqrt{3} \cdot (x_{1} + 1) \cdot (x_{1} - 1) = \sqrt{k_{j}} \qquad \Rightarrow \qquad \sqrt{k_{j}} = \sqrt{3} \cdot (x_{1}^{2} - 1)$$

$$(x_{1}^{2} - 1) = \sqrt{\frac{k_{j}}{3}} \Rightarrow \qquad x_{1}^{2} = \sqrt{\frac{k_{j}}{3}} + 1 \Rightarrow \qquad x_{1} = \sqrt{\sqrt{\frac{k_{j}}{3}} + 1}$$

$$x_{1} = 1$$

Odp.:
$$x = \begin{pmatrix} 1 \\ 10 \end{pmatrix}$$

Zadanie 11

Czy funkcja
$$F(x_1, x_2) = \frac{1}{x_1} + \frac{1}{x_2}$$
 jest: a) wypukła

b) wklęsła

c) wypukła na podzbiorach (jakich?)

$$\nabla F(x_1, x_2) = \begin{pmatrix} -\frac{1}{x_1^2} \\ -\frac{1}{x_2^2} \end{pmatrix}$$

Z tw.: Funkcja F jest wypukła na zbiorze $X \Leftrightarrow \bigvee_{x \in X}$ jej hesjan H(x) jest dodatnio określony.

$$H(x_1, x_2) = \nabla^2 F(x_1, x_2) = \begin{bmatrix} \frac{2}{x_1^3} & 0\\ 0 & \frac{2}{x_2^3} \end{bmatrix}$$

Z tw.: Gdy $\bigvee_{x \in X}$ hesjan jest ściśle dodatnio określony $\Rightarrow \bigvee_{x \in X} F(x)$ jest ściśle wypukła (*warunek dostateczny*)

• W tym przypadku: H(x) jest ściśle dodatnio określony $\Leftrightarrow x_1 > 0 \land x_2 > 0$

Z powyższego twierdzenia wynika, że funkcja $F(x_1, x_2) = \frac{1}{x_1} + \frac{1}{x_2}$ jest ściśle wypukła w następującym zbiorze: $X_0 = \{(x_1, x_2): x_1 > 0, x_2 > 0\}$

Zadanie 13

Dla jakiego a kierunki
$$d_1 = \begin{bmatrix} a \\ 0 \end{bmatrix}$$
, $d_2 = \begin{bmatrix} 1 \\ -2 \end{bmatrix}$ są sprzężone względem $A = \begin{bmatrix} 2 & 1 \\ 1 & 3 \end{bmatrix}$

Z tw: Niezerowe kierunki (wektory) $d_1, d_2, ..., d_k \in \mathbb{R}$, $k \le n$ nazywamy sprzężonymi względem symetrycznej, dodatnio określonej macierzy A (czyli A-sprzężonymi), jeśli:

$$\bigvee_{i,j\in\{1,\dots,k\}} \left(d_i\right)^T \cdot A \cdot d_j = 0$$

$$\begin{bmatrix} a & 0 \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} 2 & 1 \\ 1 & 3 \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} 1 \\ -2 \end{bmatrix} = 0$$

$$\begin{bmatrix} 2 \cdot a & a \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 \\ -2 \end{bmatrix} = 0 \implies 2 \cdot a - 2 \cdot a = 0$$

Odp.: $a \neq 0$ - musi być różne od 0, bo wektory $d_1, d_2, ..., d_k$ muszą być niezerowe.

Zadanie 16

Funkcja celu: $\min\{(x_1+1)^3 + x_2\}$ $x_1 \ge 1, x_2 \ge 0$

Przekształcić do postaci umożliwiającej zastosowanie wewnętrznej funkcji kary.

$$\Phi(x, k_j) = \frac{k_j}{x_1 - 1} + \frac{k_j}{x_2} \quad (x_1 \ge 1, \quad x_2 \ge 0)$$

$$P_j(x, k_j) = (x_1 + 1)^3 + x_2 + \frac{k_j}{x_2 - 1} + \frac{k_j}{x_2}$$

$$\frac{\partial P_{j}(x, k_{j})}{\partial x_{1}} = 3 \cdot (x_{1} + 1)^{2} - k_{j} \cdot \frac{1}{(x_{1} - 1)^{2}} = 0 \qquad \frac{\partial P_{j}(x, k_{j})}{\partial x_{2}} = 1 - k_{j} \cdot \frac{1}{x_{2}^{2}} = 0$$

$$3 \cdot (x_{1} + 1)^{2} = k_{j} \cdot \frac{1}{(x_{1} - 1)^{2}}$$

$$3 \cdot (x_{1} + 1)^{2} \cdot (x_{1} - 1)^{2} = k_{j}$$

$$\sqrt{3} \cdot (x_{1} + 1) \cdot (x_{1} - 1) = \sqrt{k_{j}} \qquad \Rightarrow \qquad \sqrt{k_{j}} = \sqrt{3} \cdot (x_{1}^{2} - 1)$$

$$(x_{1}^{2} - 1) = \sqrt{\frac{k_{j}}{3}} \Rightarrow \qquad x_{1}^{2} = \sqrt{\frac{k_{j}}{3}} + 1 \Rightarrow \qquad x_{1} = \sqrt{\sqrt{\frac{k_{j}}{3}} + 1}$$

$$x_{1} = 1$$

$$\begin{array}{ccc}
1 = k_j \cdot \frac{1}{x_2^2} & \Rightarrow & x_2^2 = k_j \\
x_2 = 0 & & \\
\mathbf{Odp.:} & x = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix}$$

Odp.:
$$x = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix}$$

Zadanie 18

$$F(x_1, x_2) = x_1^2 + 2 \cdot x_2^2 + x_1 \cdot x_2$$

a) gradient
$$\nabla F(x_1, x_2) = \begin{bmatrix} 2 \cdot x_1 + x_2 \\ 4 \cdot x_2 + x_1 \end{bmatrix}$$

b) hesjan
$$H(x_1, x_2) = \nabla^2 F(x_1, x_2) = \begin{bmatrix} 2 & 1 \\ 1 & 4 \end{bmatrix}$$

- c) Hesjan jest ściśle dodatnio określony \Rightarrow funkcja $F(x_1, x_2) = x_1^2 + 2 \cdot x_2^2 + x_1 \cdot x_2$ jest ściśle wypukła.
- d) Jakiej długości należy wykonać krok z punktu (1,0) na kierunku $d = \begin{pmatrix} 1 & 1 \end{pmatrix}^T$, aby osiagnać ekstremum?

$$x = x_0 + \lambda \cdot d = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix} + \lambda \cdot \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 + \lambda \\ \lambda \end{pmatrix}$$

$$F(\lambda) = (1+\lambda)^2 + 2 \cdot \lambda^2 + (1+\lambda) \cdot \lambda = 4 \cdot \lambda^2 + 3 \cdot \lambda + 1$$

$$F'(\lambda) = 8 \cdot \lambda + 3$$

$$F'(\lambda) = 0 \quad \Rightarrow \quad \lambda = -\frac{3}{8}$$

Odp.: Aby osiągnąć ekstremum (minimum) z punktu (1,0) na kierunku $d = \begin{pmatrix} 1 & 1 \end{pmatrix}^T$, należy wykonać krok o $\lambda = -\frac{3}{9}$.

Zadanie 19

Minimum formy kwadratowej $F(x) = x^T \cdot A \cdot x$, $x \in \mathbb{R}^n$ będzie osiągnięte w jednym kroku przez algorytm Newtona-Rapsona pod warunkiem, że forma kwadratowa jest dodatnio określona.

Zadanie 20

$$\min \{(x_1 + 1)^3 + x_2\}$$

$$g_1(x) = x_1 - 1 \ge 0$$

$$g_2(x) = x_2 \ge 0$$

Jak będzie wyglądała funkcja celu po zastosowaniu metody wewnętrznej funkcji kary?

$$\Phi(x, k_j) = \frac{k_j}{x_1 - 1} + \frac{k_j}{x_2} \quad (x_1 \ge 1, \quad x_2 \ge 0)$$

$$P_{j}(x,k_{j}) = (x_{1}+1)^{3} + x_{2} + \frac{k_{j}}{x_{1}-1} + \frac{k_{j}}{x_{2}}$$

$$\frac{\partial P_{j}(x,k_{j})}{\partial x_{1}} = 3 \cdot (x_{1}+1)^{2} - k_{j} \cdot \frac{1}{(x_{1}-1)^{2}} = 0 \qquad \frac{\partial P_{j}(x,k_{j})}{\partial x_{2}} = 1 - k_{j} \cdot \frac{1}{x_{2}^{2}} = 0$$

$$3 \cdot (x_{1}+1)^{2} = k_{j} \cdot \frac{1}{(x_{1}-1)^{2}}$$

$$3 \cdot (x_{1}+1)^{2} \cdot (x_{1}-1)^{2} = k_{j}$$

$$\sqrt{3} \cdot (x_{1}+1) \cdot (x_{1}-1) = \sqrt{k_{j}} \qquad \Rightarrow \qquad \sqrt{k_{j}} = \sqrt{3} \cdot (x_{1}^{2}-1)$$

$$(x_{1}^{2}-1) = \sqrt{\frac{k_{j}}{3}} \Rightarrow \qquad x_{1}^{2} = \sqrt{\frac{k_{j}}{3}} + 1 \Rightarrow \qquad x_{1} = \sqrt{\sqrt{\frac{k_{j}}{3}}} + 1$$

$$x_{1} = 1$$

$$1 = k_{j} \cdot \frac{1}{x_{2}^{2}} \Rightarrow \qquad x_{2}^{2} = k_{j}$$

$$x_{2} = 0$$

$$\mathbf{Odp.:} \quad x = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix}$$

Zadanie 24

$$\max\{(x-4)^2\}, \quad x \in \mathbb{R}^1 \qquad 1 \le x \le 6$$

Czy w punkcie x=6 spełnione są warunki konieczne Khuna-Tuckera?

• Ograniczenia:
$$\begin{cases} x \le 6 \\ x \ge 1 \end{cases} \Leftrightarrow \begin{cases} x - 6 \le 0 \\ 1 - x \le 0 \end{cases}$$
$$\max f(x) = -\min(-f(x))$$
$$\max \left\{ (x - 4)^2 \right\} = -\min\left\{ -(x - 4)^2 \right\}$$
$$L(x, \lambda) = -(x - 4)^2 + \lambda_1 \cdot (x - 6) + \lambda_2 \cdot (1 - x)$$

1.
$$\nabla_x L(x, \lambda) = -2 \cdot (x - 4) + \lambda_1 - \lambda_2 = 0$$

2.
$$\nabla_{\lambda_1} L(x,\lambda) = x - 6 \le 0$$

3.
$$\nabla_{\lambda_2} L(x,\lambda) = 1 - x \le 0$$

4.
$$\lambda_1 \cdot (x-6) = 0$$

$$5. \quad \lambda_2 \cdot (1-x) = 0$$

6.
$$\lambda_1 \ge 0$$
, $\lambda_2 \ge 0$

$$x = 6$$

z (4):
$$\lambda_1 \neq 0$$

 $\lambda_2 = 0$
 $-2 \cdot (6-4) + \lambda_1 - \lambda_2 = 0$
 $-2 \cdot 2 + \lambda_1 = 0$
 $\lambda_1 = 4 \ge 0$

Odp.: Tak, spełnione są warunki K-T!

Zadanie 22

Czy rozwiązanie zadania: $\min \sum_{i=1}^{N} \frac{1}{x_i}$ na zbiorze: $X_0 = \{x : Ax \le b, b \ge 0, x_i \ge 0\}$ jest globalne?

Tw.: Dowolne minimum lokalne wypukłej funkcji F(x) na wypukłym zbiorze X_0 jest jej minimum globalnym.

Tak, można tu wykorzystać twierdzenie o minimum funkcji wypukłych na zbiorze wypukłym.

• Czy funkcja $F(x_i) = \frac{1}{x_i}$ jest wypukła? $\nabla F(x_i) = -\frac{1}{x_i^2} \quad \nabla^2 F(x_i) = H(x_i) = \frac{2}{x_i^3} \implies F(x_i) \text{ jest wypukła, gdy } x_i \ge 0$

Tw.: Kombinacja liniowa funkcji wypukłych z nieujemnymi współczynnikami również jest funkcją wypukłą.

• Z powyższego twierdzenia wynika, że $F(x) = \sum_{i=1}^{N} \frac{1}{x_i}$ jest sumą funkcji wypukłych, czyli jest funkcją wypukłą.

Odp.: Rozwiązanie jest minimum globalnym.

Zadanie 23

Wykazać, że algorytm Newtona – Rapsona zastosowany do funkcji $F(x) = (x_1 - 2)^2 + 4(x_2 - 2)^2 \ x \in \mathbb{R}^2$ pozwoli osiągnąć jej minimum w jednym kroku.

$$x^{k+1} = x^{k} - H^{-1}(x^{k}) \cdot \nabla F(x^{k})$$

$$\nabla F(x^{k}) = \begin{bmatrix} 2(x_{1}^{k} - 3) \\ 8(x_{2}^{k} - 2) \end{bmatrix} \qquad H^{-1}(x^{k}) = \begin{bmatrix} \frac{1}{2} & 0 \\ 0 & \frac{1}{8} \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} \frac{1}{2} & 0 \\ 0 & \frac{1}{8} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 2(x^{0} - 3) \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 27 \\ 0 & \frac{1}{8} \end{bmatrix}$$

 $x^{1} = x^{0} - \begin{bmatrix} \frac{1}{2} & 0 \\ 0 & \frac{1}{8} \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} 2(x_{1}^{0} - 3) \\ 8(x_{2}^{0} - 2) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 3 \\ 2 \end{bmatrix}$

Z drugiej strony wynik ten uzyskamy wykorzystując warunki konieczne (i wystarczające) optymalności.

Zadanie 24

Sformułować warunki Kuhna-Tuckera dla zadania:

$$\max F(x)$$

$$h_i(x) \leq 0$$
 $i = 1...p$

$$\nabla_{x} L \begin{pmatrix} \hat{x}, \hat{\lambda} \\ \hat{x}, \hat{\lambda} \end{pmatrix} = 0$$

$$\nabla_{\lambda} L \begin{pmatrix} \hat{x}, \hat{\lambda} \\ \hat{x}, \hat{\lambda} \end{pmatrix} \le 0$$

$$\begin{pmatrix} \hat{\lambda} \end{pmatrix}^{T} h \begin{pmatrix} \hat{x} \\ \hat{\lambda} \end{pmatrix} = 0$$

$$\hat{\lambda} \le 0$$

Co uzyskujemy z pierwszego warunku Kuhna-Tuckera:

$$\frac{\partial F\left(\stackrel{\wedge}{x}\right)}{\partial x_{i}} + \sum_{j=1}^{m} \stackrel{\wedge}{\lambda}_{j} \frac{\partial h_{j} \stackrel{\wedge}{(x)}}{\partial x_{i}} = 0 \text{ i z warunku:} \quad \max F(x) = \min(-F(x))$$

$$-\frac{\partial F\left(\stackrel{\wedge}{x}\right)}{\partial x_{i}} + \sum_{j=1}^{m} \stackrel{\wedge}{\lambda}_{j} \frac{\partial h_{j} \stackrel{\wedge}{(x)}}{\partial x_{i}} = \frac{\partial F\left(\stackrel{\wedge}{x}\right)}{\partial x_{i}} + \sum_{j=1}^{m} \left(-\stackrel{\wedge}{\lambda}_{j}\right) \frac{\partial h_{j} \stackrel{\wedge}{(x)}}{\partial x_{i}}$$

W pozostałe warunki K-T powyższa zmiana nie ingeruje

Zadanie 25

Wykorzystując metodę mnożników Lagrange'a znaleźć punkty ekstremalne funkcji $F(x) = x_1x_2$ na zbiorze dopuszczalnym

$$L(x_1, x_2, \lambda) = x_1 x_2 + \lambda (x_1^2 + x_2^2 - 1)$$

$$\frac{\partial L}{\partial x_1} = x_2 + 2\lambda x_1 = 0 \quad \Rightarrow \quad x_2 = -2 \cdot \lambda \cdot x_1$$

$$\frac{\partial L}{\partial x_2} = x_1 + 2\lambda x_2 \quad \Rightarrow \quad x_1 - 4 \cdot \lambda^2 \cdot x_1 = 0$$

$$(1 - 4 \cdot \lambda^2) \cdot x_1 = 0$$

$$1 - 4 \cdot \lambda = 0$$

$$\lambda = \frac{1}{2} \quad \lor \quad \lambda = -\frac{1}{2} \quad x_2 = -2 \cdot \lambda \cdot x_1$$

$$x_2 = -x_1 \lor \quad x_2 = x_1$$

$$\frac{\partial L}{\partial \lambda} = x_1^2 + x_1^2 - 1 = 0$$

$$2 \cdot x_1 = 1 \quad \Rightarrow \quad x_1^2 = \frac{1}{2}$$

$$x_1 = \frac{1}{\sqrt{2}} \quad \lor \quad x_1 = -\frac{1}{\sqrt{2}}$$

• max
$$x_1 = \frac{1}{\sqrt{2}} \qquad x_2 = \frac{1}{\sqrt{2}}$$
• max
$$x_1 = -\frac{1}{\sqrt{2}} \qquad x_2 = -\frac{1}{\sqrt{2}}$$
• min
$$x_1 = -\frac{1}{\sqrt{2}} \qquad x_2 = \frac{1}{\sqrt{2}}$$
•
$$x_1 = -\frac{1}{\sqrt{2}} \qquad x_2 = -\frac{1}{\sqrt{2}}$$

