

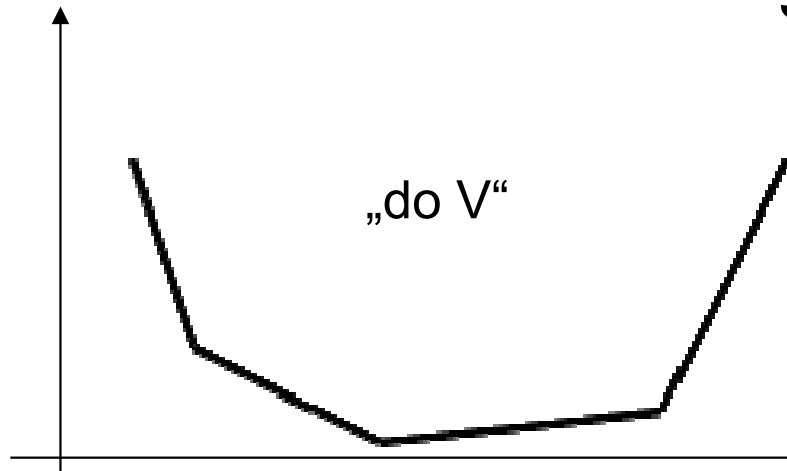
Ekonomicko-matematické metody 4



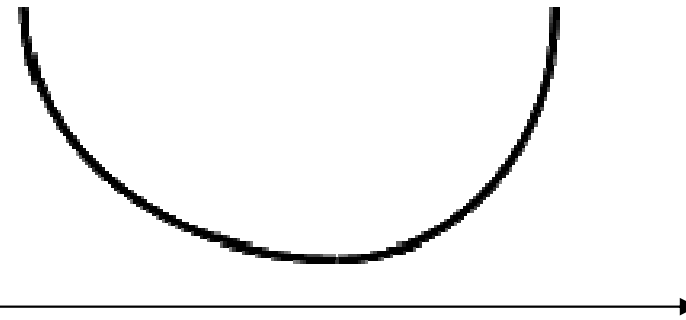
Mgr. Jiří Mazurek, Ph.D.

Konvexní a konkávní funkce v \mathbb{R}^1 ...

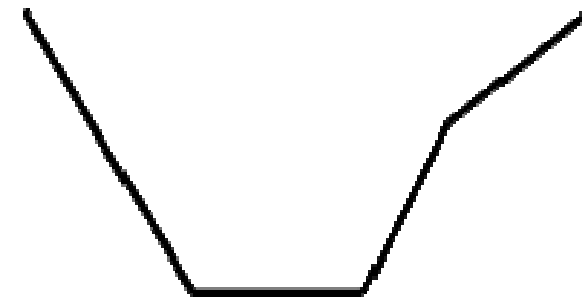
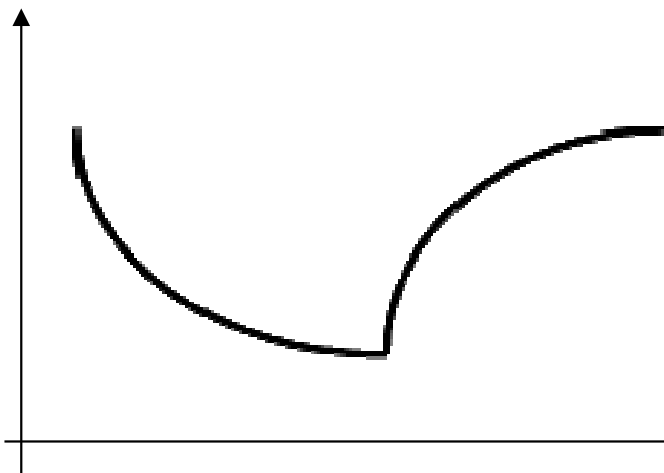
grafy



konvexní fce (nikoliv *ryze*!)

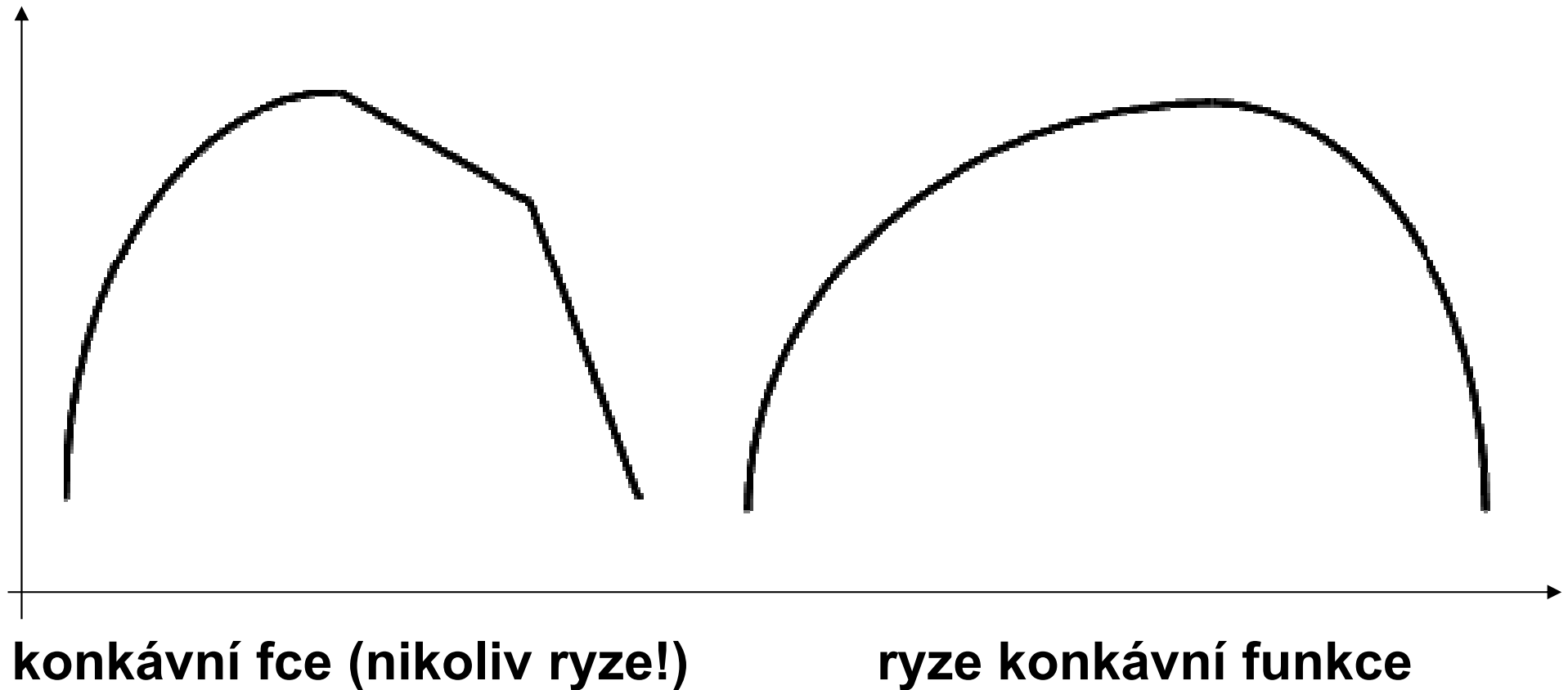


ryze konvexní fce (parabola)



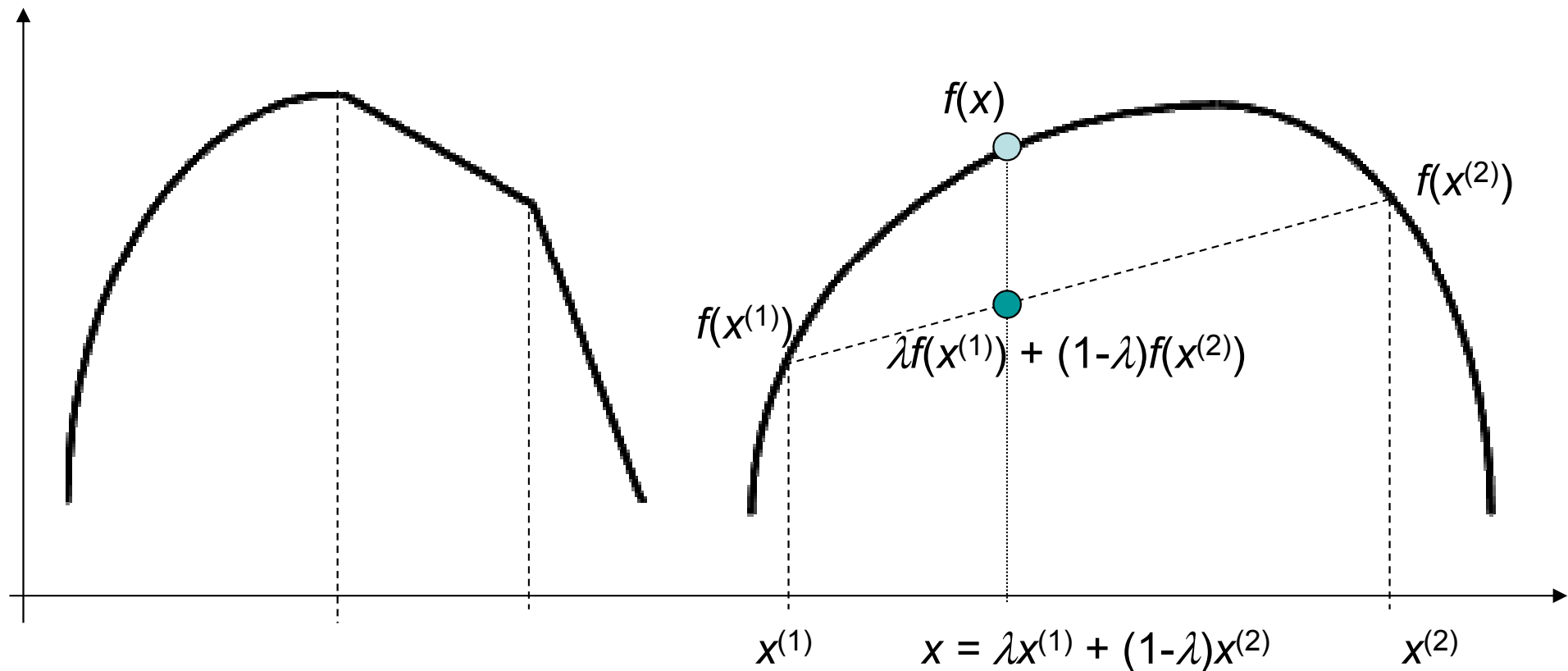
tyto funkce *nejsou* konvexní!!!

Konvexní a konkávní funkce v \mathbb{R}^1



Konvexní a konkávní funkce

Jak to vyjádřit matematicky?



konkávní fce (nikoliv ryze!)

ryze konkávní funkce

Konvexní a konkávní funkce

Jak to vyjádřit matematicky?

(konkávní)

Funkce f je **konvexní** na konvexní množině $X \subset \mathbf{R}^n$ jestliže pro každé dva body $x^{(1)}, x^{(2)}$ z X a pro každá dvě čísla $\lambda_1 \geq 0, \lambda_2 \geq 0$ taková že $\lambda_1 + \lambda_2 = 1$ platí:

$$f(\lambda_1 x^{(1)} + \lambda_2 x^{(2)}) \leq \lambda_1 f(x^{(1)}) + \lambda_2 f(x^{(2)}).$$

(\geq)

Anebo ekvivalentně:

... pro každé číslo $0 \leq \lambda \leq 1$, platí:

$$f(\lambda x^{(1)} + (1-\lambda)x^{(2)}) \leq \lambda f(x^{(1)}) + (1-\lambda)f(x^{(2)}).$$

(\geq)

Konvexní a konkávní funkce ...

(ryze konkávní)

Funkce f je **ryze konvexní** na konvexní množině $X \subset \mathbf{R}^n$ jestliže pro každé dva body $x^{(1)}, x^{(2)}$ z X a každá dvě čísla $\lambda_1 > 0, \lambda_2 > 0$ taková že $\lambda_1 + \lambda_2 = 1$ platí:

$$f(\lambda_1 x^{(1)} + \lambda_2 x^{(2)}) < \lambda_1 f(x^{(1)}) + \lambda_2 f(x^{(2)})$$

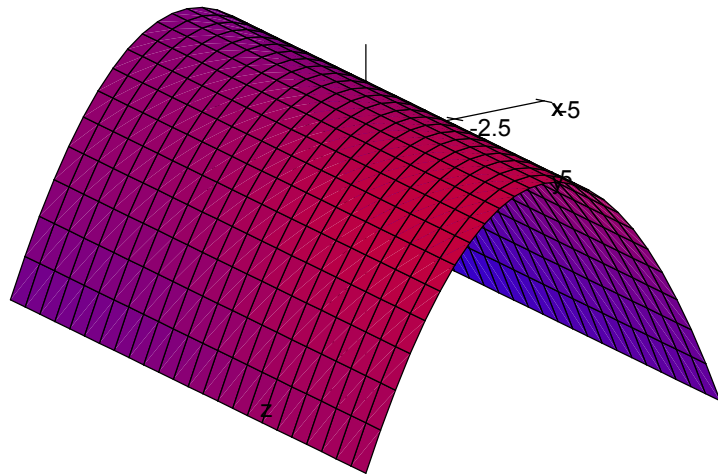
(>)

Zřejmě platí: Funkce f je na $X \subset \mathbf{R}^n$ konkávní (resp. ryze konkávní)

jestliže je funkce $-f$ konvexní (resp. ryze konvexní)

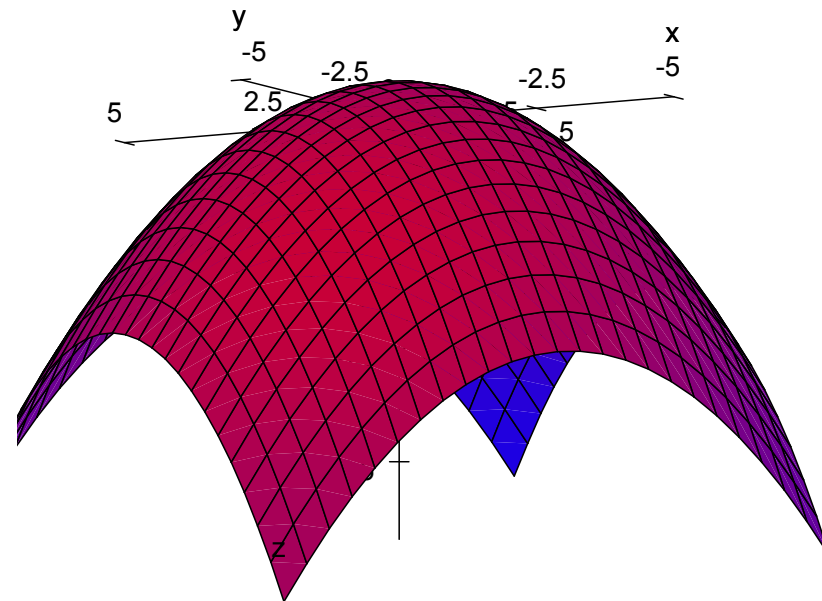
Poznámka: Zobecnění pro funkce n proměnných

Konvexní a konkávní funkce v \mathbb{R}^2



$$f(x_1, x_2) = 5 - x_1^2$$

konkávní fce (nikoliv ryze!)



$$f(x_1, x_2) = 3 - x_1^2 - x_2^2$$

ryze konkávní funkce

Konvexní a konkávní funkce ...

„**Lokální extrémý jsou zároveň globální!!!**“

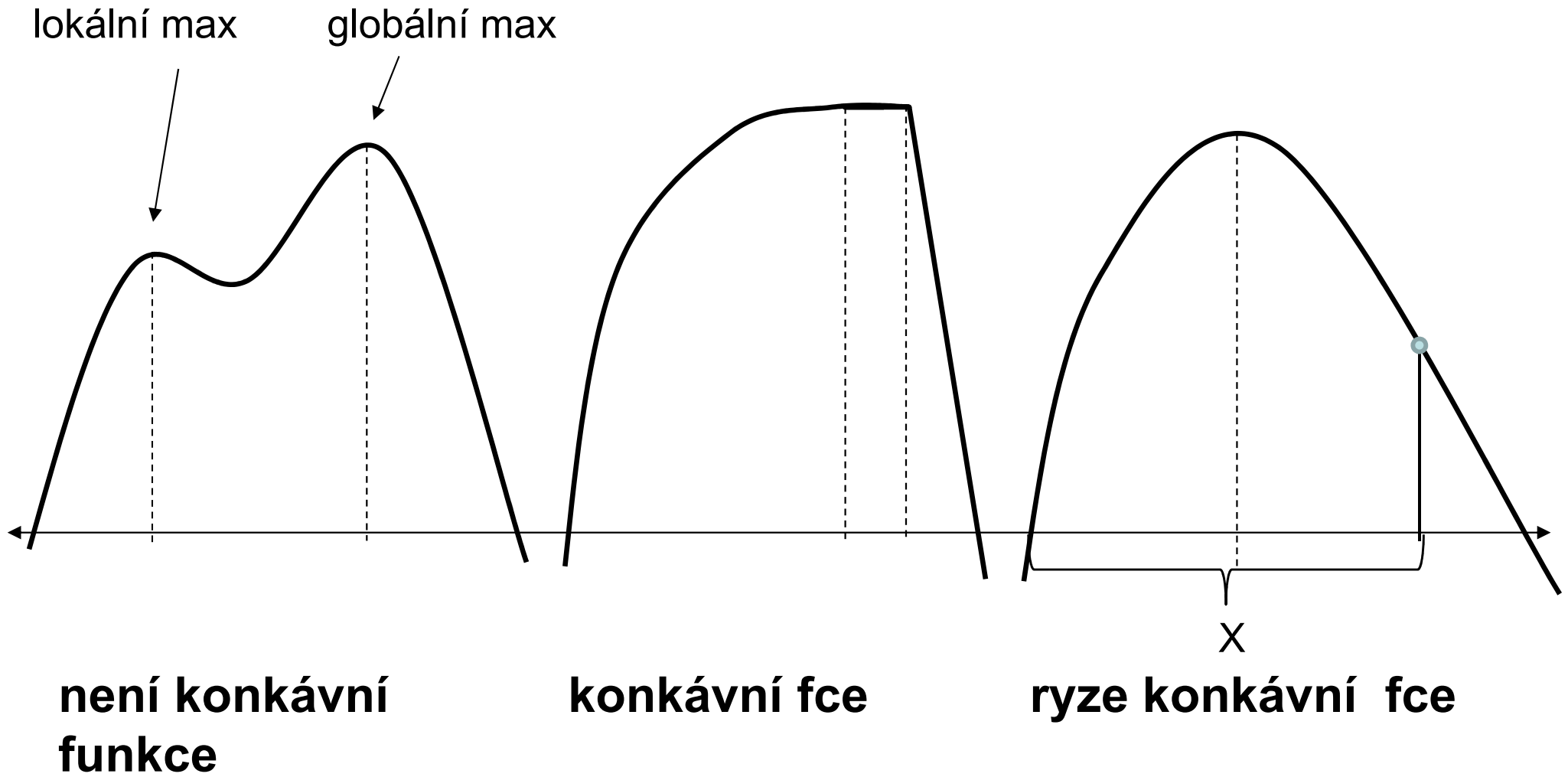
Věta 3: Jestliže x^0 je **lokální** maximum funkce $f(x)$ na X a funkce $f(x)$ je **konkávní** na X , potom x^0 je **globálním** maximem funkce $f(x)$ na X , tj. $x^0 = \arg \max_{x \in X} f(x)$

Je-li $f(x)$ navíc **ryze** konkávní na X , potom x^0 je **jediným** globálním maximem.

Poznámka 1: Analogicky pro lokální minimum a konvexní funkci...

Poznámka 2: Pozor, neplatí pro lokální maximum a konvexní funkci, resp. lok. minimum a konkávní funkci!!!

Příklad k Věťě 3:



Konvexní a konkávní funkce ...

Věta 4: $g_j(x)$ je **konvexní funkce** na $X \subset \mathbf{R}^n$, $b_j \in \mathbf{R}^1$

potom (omezuující podmínka)

$Z_j = \{x \in X \mid g_j(x) \leq b_j\}$ je **konvexní množina**

Poznámka 1: Průnik konvexních množin je konvexní množina! (Více omezuujících podmínek!)

Poznámka 2: **Lineární funkce je zároveň konvexní i konkávní!** (nikoliv ryze!!!)

Jak poznáme, že je funkce konvexní v X ?

v \mathbf{R}^1 (matematika 1. ročník) : $f''(x) > 0$ pro $\forall x \in X$

v \mathbf{R}^n : pozor!!! parciální derivace:

$$H = \{h_{ij}\} = \left\{ \frac{\partial^2 f(x)}{\partial x_i \partial x_j} \right\} = \{\nabla^2 f(x)\}$$

Hessova matice (**Hessián**) je **pozitivně definitní (PD)**

Sylvestrova podmínka:

Jestliže všechny hlav. subdeterminanty jsou kladné, potom H je PD.

Konvexní a konkávní funkce ...

Věta 5: Funkce $f(x)$ je konvexní na X , jestliže všechny hlavní subdeterminanty Hessiany matice jsou kladné (pro všechna $x \in X \subset \mathbf{R}^n$)

Věta 6: $f_1(x)$, $f_2(x)$ jsou konvexní funkce na množině X , α_1 , α_2 - nezáporné konstanty (tj. ≥ 0), potom funkce

$$g(x) = \alpha_1 \cdot f_1(x) + \alpha_2 \cdot f_2(x)$$

je konvexní funkce na $X \subset \mathbf{R}^n$

Příklad 1:

$$f(x,y) = 2x^2 + xy^2 + 3y^3$$

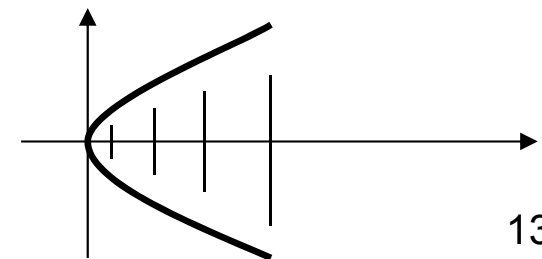
$$\nabla f(x) = 4x + y^2, 2xy + 9y^2$$

$$\mathbf{H} = \{\nabla^2 f(x)\} = \begin{bmatrix} 4 & 2y \\ 2y & 2x+18y \end{bmatrix}$$

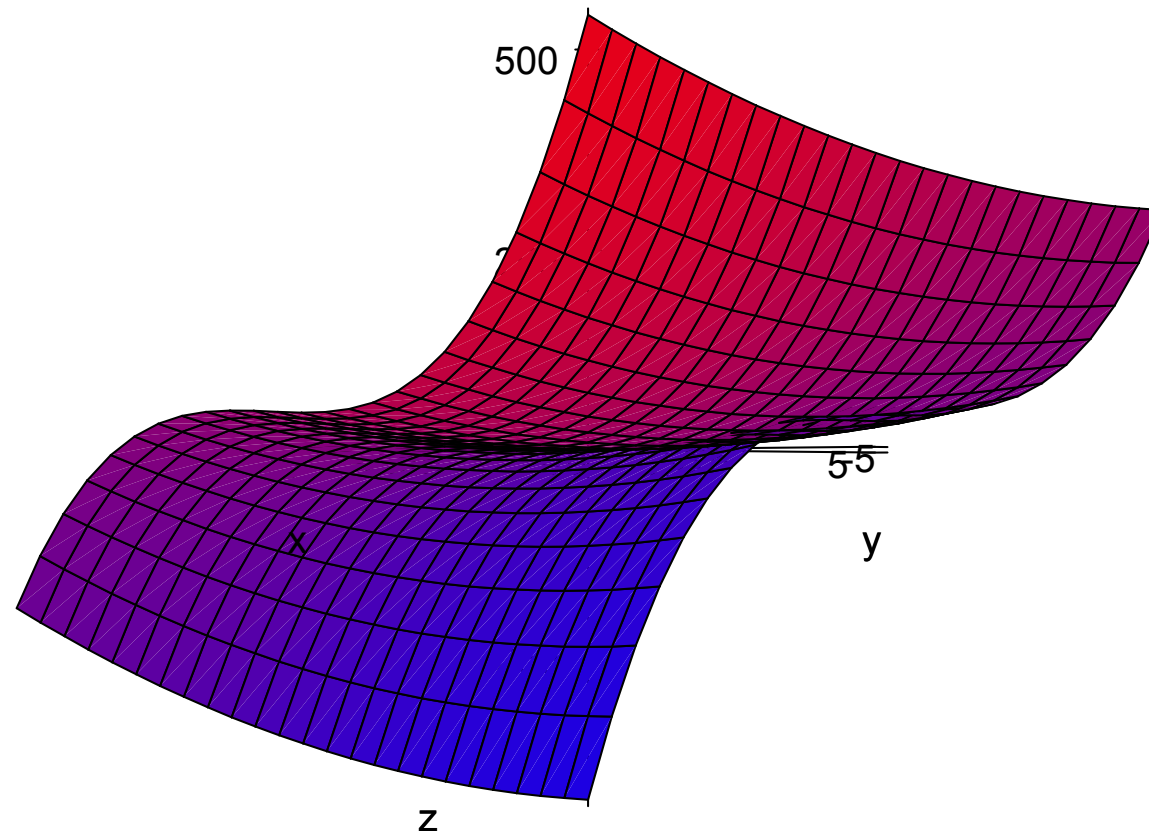
1. $\det [4] = 4 > 0$

2. $\det \begin{bmatrix} 4 & 2y \\ 2y & 2x+18y \end{bmatrix} = 8x + 72y - 4y^2 > 0$

f je konvexní na $X = \{(x,y) \mid 2x + 18y - y^2 > 0\}$ – vnitřek paraboly



Příklad 1 – pokrač.



Úloha matematického programování

tzv. úloha (1) , (2)

účelová funkce

$$f(x_1, x_2, \dots, x_n) \rightarrow \text{MAX}; \quad (1)$$

za podmínek

$$g_1(x_1, x_2, \dots, x_n) \leq b_1$$

$$g_2(x_1, x_2, \dots, x_n) \leq b_2$$

.....

$$g_m(x_1, x_2, \dots, x_n) \leq b_m$$

$$x = (x_1, x_2, \dots, x_n) \geq 0$$

omezující podmínky

X

(2)

(mohou chybět)

podmínky nezápornosti

Maximalizace užitku spotřebitele při důchodovém omezení

$$f(x_1, x_2, \dots, x_n) \rightarrow \text{MAX};$$

za podmínek

$$p_1x_1 + p_2x_2 + \dots + p_nx_n \leq b ,$$

$$x_j \geq 0 , j = 1, 2, \dots, n$$

f – funkce užitku (konkávní)

n – počet statků

p_i – cena jednotky i -tého statku

x_i – množství i -tého statku

b - důchodové omezení spotřebitele ($b > 0$)

Příklad: Maximalizace užitku spotřebitele při důchodovém omezení

$$f(x_1, x_2) = \sqrt{x_1 \cdot x_2} \rightarrow \text{MAX};$$

za podmínek

$$2x_1 + 3x_2 \leq 6$$

$$x_j \geq 0, j = 1, 2.$$

- funkce užitku f je konkávní, omezení je lineární (tj. konvexní)
- 2 statky, jednotkové ceny statků = 2, resp. 3
- důchodové omezení = 6

Úloha matematického programování ...

f je konkávní, g_i jsou konvexní funkce na $X \subset \mathbf{R}^n$:

Potom (1), (2) je **úlohou konvexního programování**

- $x = (x_1, x_2, \dots, x_n) \in X$ je **přípustné řešení** úlohy (1), (2) jestliže splňuje nerovnosti (2)
- $x^* = (x_1^*, x_2^*, \dots, x_n^*) \in X$ je **optimální řešení** úlohy (1), (2) jestliže je zároveň přípustné a $x^* = \arg \max f(x)$
tj. pro všechna $x \in X$ platí: $f(x) \leq f(x^*)$

- Speciální případ: f, g_i - lineární funkce, tj.

$$f(x_1, x_2, \dots, x_n) = c_1 x_1 + c_2 x_2 + \dots + c_n x_n$$

$$g_m(x_1, x_2, \dots, x_n) = a_{1i} x_1 + a_{2i} x_2 + \dots + a_{ni} x_n - b_i$$

Teorie sedlových bodů

- **Lagrangián úlohy (1), (2):**

Lagrangeovy multiplikátory

$$F(\mathbf{x}, \mathbf{y}) = f(\mathbf{x}) + \sum_{j=1}^m y_j (b_j - g_j(\mathbf{x}))$$

- **(Nezáporný) sedlový bod Lagrangiánu úlohy (1), (2):**

$(\bar{\mathbf{x}}, \bar{\mathbf{y}})$ přičemž $\bar{\mathbf{x}} \geq 0$, $\bar{\mathbf{y}} \geq 0$ a platí:

$$F(\mathbf{x}, \bar{\mathbf{y}}) \leq F(\bar{\mathbf{x}}, \bar{\mathbf{y}}) \leq F(\bar{\mathbf{x}}, \mathbf{y}) \quad (3)$$

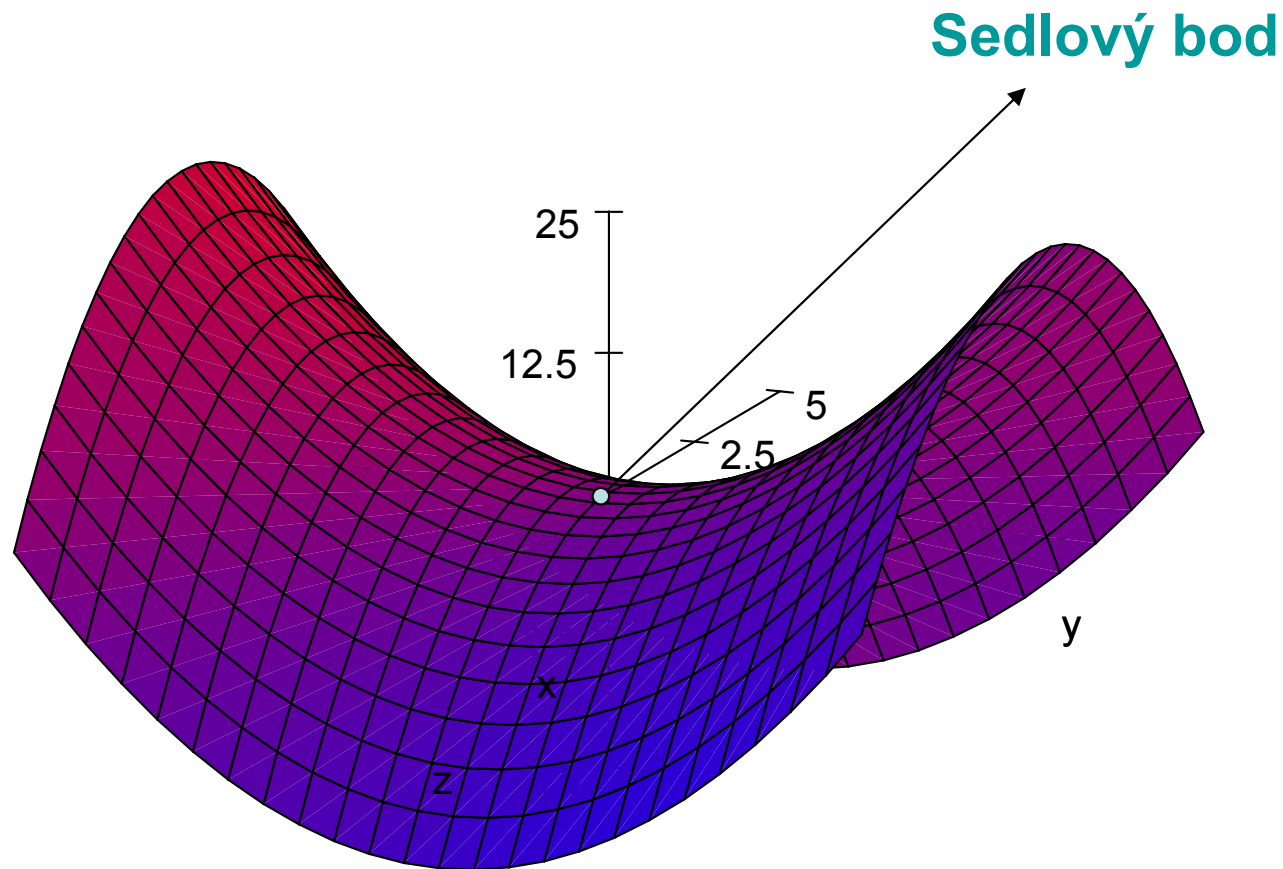
pro všechna $\mathbf{x} \geq 0, \mathbf{y} \geq 0$

- **Poznámka:**

Pozor!!! $\bar{\mathbf{x}}, \bar{\mathbf{y}}$ jsou vektory, tj. $\bar{\mathbf{x}} = (\bar{x}_1, \bar{x}_2, \dots, \bar{x}_n)$
 $\bar{\mathbf{y}} = (\bar{y}_1, \bar{y}_2, \dots, \bar{y}_m)$

Teorie sedlových bodů

Sedlový bod funkce $f(x,y) = -x^2y^2$



Teorie sedlových bodů

Věta 7:

Jestliže \bar{x}, \bar{y} je nezáporný sedlový bod Lagrangiánu úlohy (1), (2),

tj. $\bar{x} \geq 0, \bar{y} \geq 0$,

potom $\bar{x} = \operatorname{argmax}_{x \in X} f(x)$, tj. \bar{x} je optimálním řešením

úlohy (1), (2)

Poznámka 1: Sedlový bod je optimálním řešením úlohy (1),(2)

Poznámka 2: Když \bar{x} je optimálním řešením úlohy (1), (2), potom nemusí ještě existovat \bar{y} takový, že \bar{x}, \bar{y} je nezáporný sedlový bod Lagr. (1), (2)

Teorie sedlových bodů

Postačující podmínka pro existenci sedlového bodu

Věta 8: Jestliže $\bar{x} \geq 0$ je optimálním řešením úlohy (1),(2) a f je konkávní, g_j jsou konvexní funkce na X

existuje bod $x^0 \in \mathbf{R}^n$, takový, že platí

$g_i(x^0) < b_i$ pro všechna i pro která je g_i nelineární
(tzv. **podmínka regularity, Slaterova**)

potom existuje $\bar{y} \geq 0$ takové, že

(\bar{x}, \bar{y}) je nezáporným sedlovým bodem Lagrangiánu úlohy (1), (2):

$$F(x,y) = f(x) + \sum_{j=1}^m y_j (b_j - g_j(x))$$

Teorie sedlových bodů (tzv. Kuhn-Tuckerův teorém)

Věta 9:

f je konkávní, g_j jsou konvexní diferencovatelné funkce
potom (\bar{x}, \bar{y}) je sedlovým bodem Lagrangiánu F úlohy
(1), (2), právě když platí:

$$\begin{aligned} (*) \quad & \nabla_x F(\bar{x}, \bar{y}) \leq 0 & \nabla_y F(\bar{x}, \bar{y}) \geq 0 \\ & \bar{x}^T \nabla_x F(\bar{x}, \bar{y}) = 0 & \bar{y}^T \nabla_y F(\bar{x}, \bar{y}) = 0 \\ & \bar{x} \geq 0 & \bar{y} \geq 0 \end{aligned}$$

tzv. **Kuhn - Tuckerovy podmínky**

Poznámka:

K.-T. podmínky umožňují nalézt sedlový bod řešením
soustavy nerovností (*), což je **zobecněná podmínka**
„nulovosti gradientu“

Příklad 2: Výroba „racio“ pokrmů (úloha lineárního/kvadratického programování)

(1) Jednotkový zisk nezávisí na množství produkce:

$$z = 2000x_1 + 3000x_2 \rightarrow \text{MAX}; \text{ „zisk“}$$

za podmínek

$$0,9x_1 + 0,3x_2 \leq 270 \text{ „rýže“}$$

$$0,5x_2 \leq 100 \text{ „pšenice“}$$

$$0,1x_1 + 0,2x_2 \leq 60 \text{ „vločky“}$$

$$x_1 \geq 0, x_2 \geq 0$$

(2) Jednotkový zisk roste s růstem produkce:

$$z = (2000 + x_1)x_1 + (3000 + 8x_2)x_2 =$$

$$= 2000x_1 + 3000x_2 + x_1^2 + 8x_2^2 \rightarrow \text{MAX}; \text{ „zisk“}$$

za podmínek (stejných!)
EMM4

Příklad 2 - pokrač.1:

(úloha nelineárního - kvadratického programování)

$$z = 2000 x_1 + 3000 x_2 + x_1^2 + 8x_2^2 \rightarrow \text{MAX}; \quad (1^*)$$

za podmínek

$$0,9x_1 + 0,3 x_2 \leq 270 \text{ „rýže“}$$

$$0,5 x_2 \leq 100 \text{ „pšenice“} \quad (2^*)$$

$$0,1x_1 + 0,2 x_2 \leq 60 \text{ „vločky“}$$

$$x_1 \geq 0, x_2 \geq 0$$

...to je úloha nekonvexního (kvadratického) programování

Lagrangián úlohy (1*), (2*):

$$F(x_1, x_1, y_1, y_2, y_3) = 2000 x_1 + 3000 x_2 + x_1^2 + 8x_2^2 \\ + y_1(270 - 0,9x_1 - 0,3 x_2) + y_2(100 - 0,5 x_2) + y_3(60 - 0,1x_1 - 0,2 x_2)$$

Příklad 2 - pokrač.2:

Lagrangián úlohy (1*), (2*):

$$F(x_1, x_2, y_1, y_2, y_3) = 2000 x_1 + 3000 x_2 + x_1^2 + 8x_2^2 \\ + y_1(270 - 0,9x_1 - 0,3 x_2) + y_2(100 - 0,5 x_2) + y_3(60 - 0,1x_1 - 0,2 x_2)$$

K.T. podmínky:

$$\partial F / \partial x_1 = 2000 + 2x_1 - 0,9y_1 - 0,1y_3 \leq 0$$

$$\partial F / \partial x_2 = 3000 + 16x_2 - 0,3y_1 - 0,5y_2 - 0,2y_3 \leq 0$$

$$\partial F / \partial y_1 = 270 - 0,9x_1 - 0,3x_2 \geq 0$$

$$\partial F / \partial y_2 = 100 - 0,5x_2 \geq 0$$

$$\partial F / \partial y_3 = 60 - 0,1x_1 - 0,2x_2 \geq 0$$

$$x_i \geq 0, y_j \geq 0, i = 1, 2. j = 1, 2, 3.$$

+ podmínky komplementarity.

Příklad 2 - pokrač. 3:

Podmínky komplementarity:

$$x \cdot \nabla_x F(x, y) = x_1 \cdot \frac{\partial F(x, y)}{\partial x_1} + \dots + x_n \cdot \frac{\partial F(x, y)}{\partial x_n} = 0$$

Máme:

$$\frac{\partial F(x, y)}{\partial x_j} \leq 0 \quad \text{a současně} \quad x_j \geq 0, \quad \text{tudíž} \quad x_j \cdot \frac{\partial F(x, y)}{\partial x_j} = 0$$

Druhá podmínka komplementarity:

$$y \cdot \nabla_y F(x, y) = y_1 \cdot (b_1 - g_1(x)) + \dots + y_m \cdot (b_m - g_m(x)) = 0$$

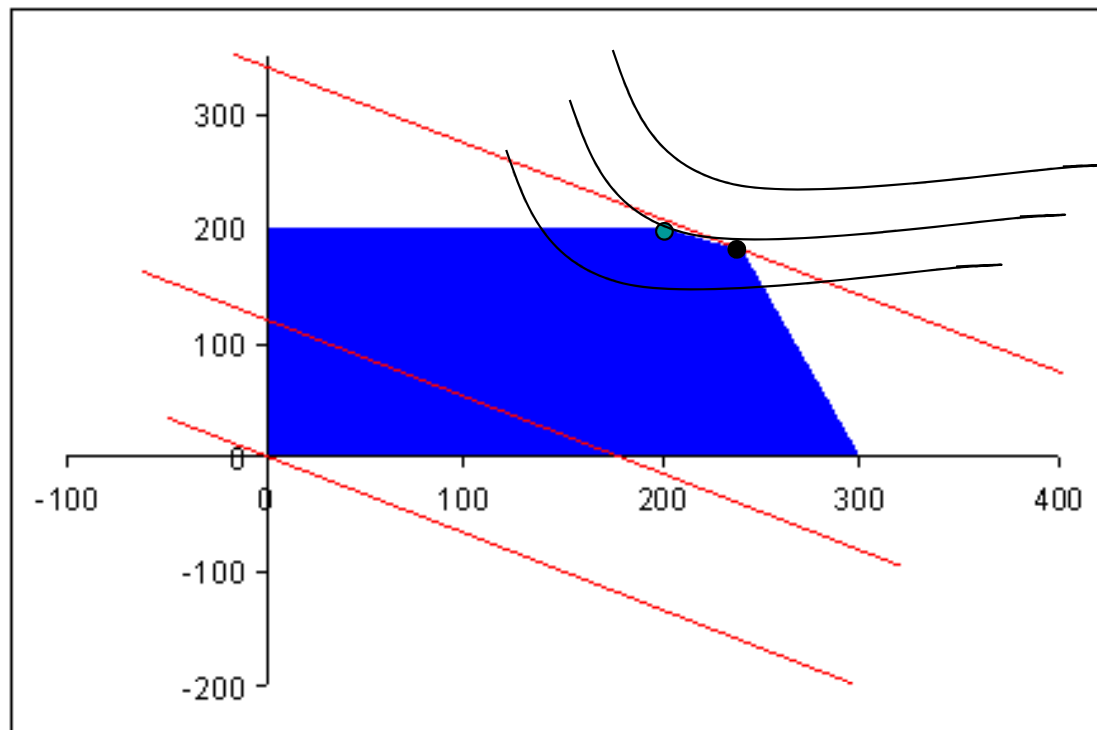
Máme:

$$b_i - g_i(x) \geq 0 \quad \text{a současně} \quad y_i \geq 0, \quad \text{tudíž} \quad y_i \cdot (b_i - g_i(x)) = 0$$

Příklad 2 - pokrač. 4:

Řešení úlohy (1), (2): $x_1 = 240$, $x_2 = 180$, $z = 1020000$

Řešení úlohy (1*), (2*): $x_1^* = 200$, $x_2^* = 200$, $z^* = 1\,360\,000$



EMM4

$$\begin{aligned} y_1^* &= 0 \\ y_2^* &= 2\,800 \\ y_3^* &= 24\,000 \end{aligned}$$

Maximalizace užitku spotřebitele při důchodovém omezení

$$f(x_1, x_2, \dots, x_n) \rightarrow \text{MAX};$$

za podmínek

$$p_1x_1 + p_2x_2 + \dots + p_nx_n \leq b,$$

$$x_j \geq 0, j = 1, 2, \dots, n$$

f – funkce užitku (konkávní)

n – počet statků

p_i – cena jednotky i -tého statku

x_i – množství i -tého statku

b - důchodové omezení spotřebitele ($b > 0$)

Maximalizace užitku spotřebitele

Kuhn-Tuckerovy podmínky

K.T. podm.:

$$\begin{array}{ll} \nabla_{\mathbf{x}} F(\mathbf{x}, y) \leq 0 & \nabla_y F(\mathbf{x}, y) \geq 0 \\ \mathbf{x}^T \nabla_{\mathbf{x}} F(\mathbf{x}, y) = 0 & y \nabla_y F(\mathbf{x}, y) = 0 \\ \mathbf{x} \geq 0 & y \geq 0 \end{array}$$

Lagrangián:

$$F(x_1, x_2, \dots, x_n, y) = f(x_1, x_2, \dots, x_n) - y (p_1 x_1 + \dots + p_n x_n - b)$$

$$F(\mathbf{x}, y) = f(\mathbf{x}) - y (\mathbf{p}^T \mathbf{x} - b)$$

K.T. podm.:

$$\begin{array}{ll} \nabla f(\mathbf{x}) \leq y \mathbf{p}^T & \mathbf{p}^T \mathbf{x} \leq b \\ \mathbf{x}^T \nabla f(\mathbf{x}) = y \mathbf{p}^T \mathbf{x} & y \mathbf{p}^T \mathbf{x} = y b \\ \mathbf{x} \geq 0 & y \geq 0 \end{array}$$

Příklad: Maximalizace užitku spotřebitele při důchodovém omezení

$$f(x_1, x_2) = x_1 \cdot x_2 \rightarrow \text{MAX};$$

za podmínek

$$x_1 + x_2 \leq 6$$

$$x_j \geq 0, j = 1, 2.$$

K.T. podm.:

$$\nabla f(\mathbf{x}) \leq y \mathbf{p}^T \quad \mathbf{p}^T \mathbf{x} \leq b$$

$$\mathbf{x}^T \nabla f(\mathbf{x}) = y \mathbf{p}^T \mathbf{x} \quad y \mathbf{p}^T \mathbf{x} = y b$$

$$\mathbf{x} \geq \mathbf{0} \quad y \geq 0$$

Příklad: Maximalizace užitku spotřebitele při důchodovém omezení

$$f(x_1, x_2) = x_1 \cdot x_2 \rightarrow \text{MAX};$$

za podmínek

$$x_1 + x_2 \leq 6$$

$$x_j \geq 0, j = 1, 2.$$

K.T. podm.:

$$\begin{pmatrix} x_2 \\ x_1 \end{pmatrix} \leq y \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix} \quad \begin{array}{l} x_2 \leq y \\ x_1 \leq y \end{array}$$

$$2x_1x_2 = y(x_1 + x_2)$$

$$x_1 \geq 0, x_2 \geq 0$$

$$x_1 + x_2 \leq 6$$

$$y(x_1 + x_2 - 6) = 0$$

$$y \geq 0$$

Řešení:

$$x_1^* = x_2^* = y^* = 3$$

$$f(x_1^*, x_2^*) = 9$$

Kuhn-Tuckerovy podmínky a dualita v LP ...

Lagrangian k (P):

$$F(x,y) = c^T x + y^T (b - Ax)$$

K.T. podmínky (*) a (**):

$$\nabla_x F(x,y) = c - A^T y \leq 0 \Rightarrow A^T y \geq c$$

$$\nabla_y F(x,y) = b - Ax \geq 0 \Rightarrow Ax \leq b$$

$$x^T \nabla_x F(x,y) = x^T (c - A^T y) = 0$$

$$y^T \nabla_y F(x,y) = y^T (b - Ax) = 0$$

$$x \geq 0, y \geq 0$$