

Označení a definice veličin.	
opt	mini/maximalizace
w, T	Žádaná hodnota, transpozice,
Ⓜ	relace typu \leq nebo \geq
%	Index diagonální formy vektoru.
$\bar{\Gamma}(\bar{x}^*)$	Obecná omezovací podmínka
$\bar{E}(\bar{x}^*) = \bar{0}, \bar{\mathcal{N}}(\bar{x}^*) \text{Ⓜ} \bar{0}$	podmínky typu rovnosti, nerovnosti
$\bar{\mathbf{1}}$	Sloupcový jednotkový vektor
$\bar{\mathbf{1}}_{\%}$	Jednotková matice
∂	Parciální derivace/ řád, rozměr
$\mathfrak{R}^{\partial \bar{x}}$	$\partial \bar{x}$ rozměrný prostor reálných čísel
\bar{x}, \bar{y}	Vektor veličin nezávislých/závislých
$\bar{x}_{\%}, \bar{\mu}_{\%}, \bar{v}_{\%}, \bar{\lambda}_{\%}$	Diagonální forma $\bar{x}, \bar{\mu}, \bar{v}, \bar{\lambda}$
$\bar{x}^*, \bar{x}^{\#}$	Optimální \bar{x} , analytické centrum
$\bar{x}', \bar{x}'', \bar{N}', \bar{N}''$	nezáporné přídavné proměnné \bar{x}, \bar{N} ,
$\bar{x}^L \leq \bar{x} \leq \bar{x}^U$,	Interval hodnot vektoru \bar{x}
$\bar{\mathcal{N}}^L \leq \bar{\mathcal{N}}(\bar{x}) \leq \bar{\mathcal{N}}^U$	Interval přípustných hodnot
$\nabla_{\bar{x}}^T \mathcal{F} = \mathbf{g}_{\mathcal{F}}$	Gradient skalární funkce

$\mathcal{D}_x = \left\{ \bar{x} : \bar{E}(\bar{x}) = \bar{0}, \bar{\mathcal{N}}(\bar{x}) \text{Ⓜ} \bar{0} \right\}$	přípustný prostor proměnných \bar{x}
$\bar{\lambda}, \bar{v}$	Lagrangeovy-multiplikátory podmínek rovnosti a nerovnosti.
$\Phi(\bar{x}, \bar{\mu})$	Rozšířená cílová funkce
$\mathcal{P}(\theta) \mathcal{B}(\theta)$	Funkce θ pro ext. a inter. penalizaci
$\bar{\mu}_{\mathcal{P}}, \bar{\mu}_{\mathcal{B}}$	vektory externích a interních penalizačních koeficientů
$\bar{\xi}^T = [\bar{x}^T, \bar{\lambda}^T, \bar{v}^T]$	složený vektor proměnných

$\nabla_{\bar{x}} f = \frac{\partial f(\bar{x})}{\partial \bar{x}} = \left[\frac{\partial f}{\partial x_1}, \dots, \frac{\partial f}{\partial x_{\partial \bar{x}}} \right]$	derivace funkce podle \bar{x}
$\nabla_{\bar{x}}^T f = \left(\frac{\partial f(\bar{x})}{\partial \bar{x}} \right)^T = \bar{G}(\bar{x})$	Gradient skalární funkce
$[J_{\mathcal{R}}] = \frac{\partial \bar{\mathcal{R}}}{\partial \bar{x}} = \begin{bmatrix} \frac{\partial \mathcal{R}_1}{\partial x_1} & \bullet & \frac{\partial \mathcal{R}_1}{\partial x_{\partial \bar{x}}} \\ \bullet & \bullet & \bullet \\ \frac{\partial \mathcal{R}_{d\Gamma}}{\partial x_1} & \bullet & \frac{\partial \mathcal{R}_{d\Gamma}}{\partial v_{\partial \bar{x}}} \end{bmatrix}$	Jakobiova matice
$[H] = \frac{\partial}{\partial \bar{x}} \nabla_{\bar{x}}^T f(\bar{x})$	Hessova matice

Ekvivalence omezujících podmínek a operací.

operace	původní tvar	nový tvar
Transformace nerovnosti na rovnost	$\mathcal{N}(\bar{x}) \leq \bar{0}$	$\mathcal{N}(\bar{x}) + \mathcal{N}'' = \bar{0}, \mathcal{N}'' \geq \bar{0}$
	$\mathcal{N}(\bar{x}) \geq \bar{0}$	$\mathcal{N}(\bar{x}) - \mathcal{N}' = \bar{0}, \mathcal{N}' \geq \bar{0}$
transformace typů nerovností	$\mathcal{N}(\bar{x}) \leq \bar{0}$	$-\mathcal{N}(\bar{x}) \geq \bar{0}$
	$\mathcal{N}(\bar{x}) \geq \bar{0}$	$-\mathcal{N}(\bar{x}) \leq \bar{0}$
Transf. rovnosti na dvě nerovnosti	$\bar{\mathcal{E}}(\bar{x}) = \bar{0}$	$\bar{\mathcal{E}}(\bar{x}) \leq \bar{0}, -\bar{\mathcal{E}}(\bar{x}) \leq \bar{0}$
transformace max \rightarrow min	$\max(\mathcal{F}(\bar{x}))$	$-\min(-\mathcal{F}(\bar{x}))$
Náhrada volné proměnné	\bar{x}	$\bar{x}_1 - \bar{x}_2, \bar{x}_1, \bar{x}_2 \geq \bar{0}$
zanedbání offsetu a multiplikativní konstanty	$\operatorname{argopt}\{\lambda \mathcal{F}(x) + C\}$	$\operatorname{argopt}\{\mathcal{F}(x)\}$

Operace s maticemi

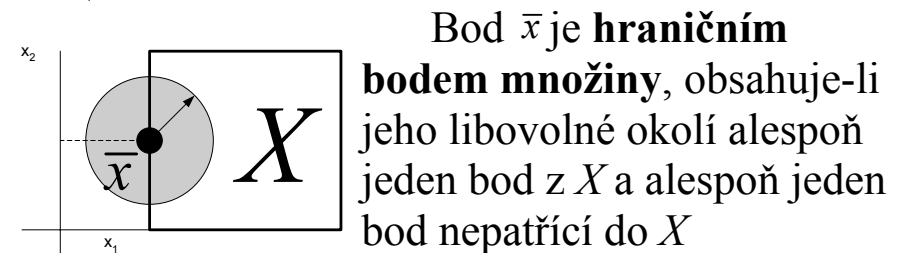
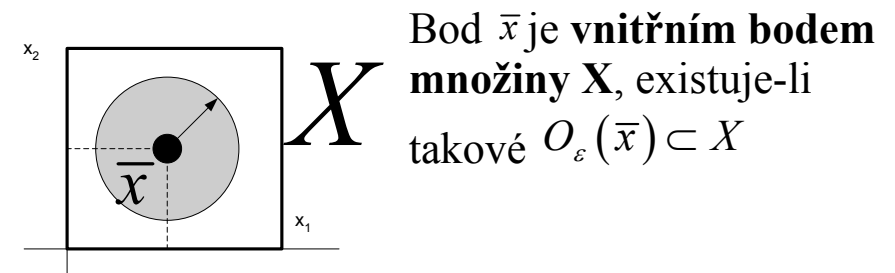
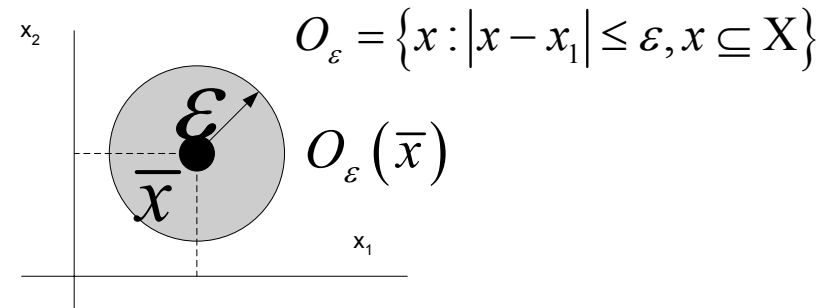
$$\frac{\partial}{\partial \bar{x}} (\bar{y}^T [A] \bar{x}) = \bar{y}^T [A] \quad \frac{\partial}{\partial \bar{x}} (\bar{x}^T [A] \bar{y}) = \bar{y}^T [A^T]$$

$$\frac{\partial}{\partial \bar{x}} (\bar{x}^T [A] \bar{x}) = \bar{x}^T [A] + \bar{x}^T [A^T] = 2\bar{x}^T [A]$$

$$[A^T]^n = [A^n]^T$$

$$([A][B])^{-1} = [B]^{-1}[A]^{-1} \quad ([A][B])^T = [B]^T[A]^T$$

Charakteristiky bodu

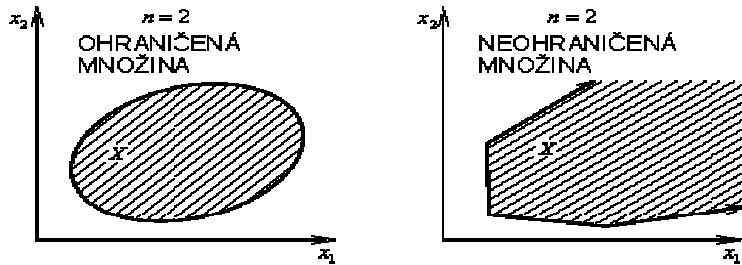


Množina všech hraničních bodů množiny X tvoří **hranici množiny X**)

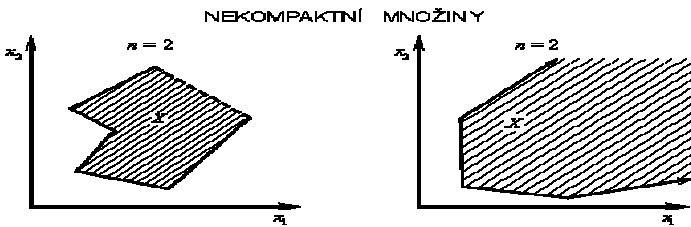
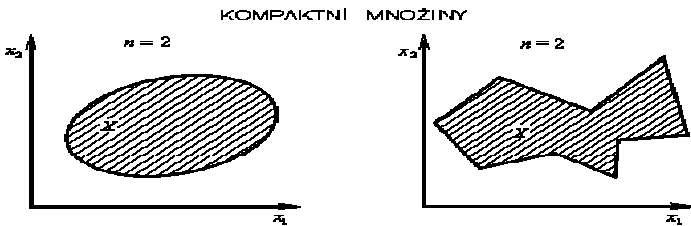
otevřená množina, má pouze vnitřní body .

uzavřená množina, obsahuje všechny své hraniční body .

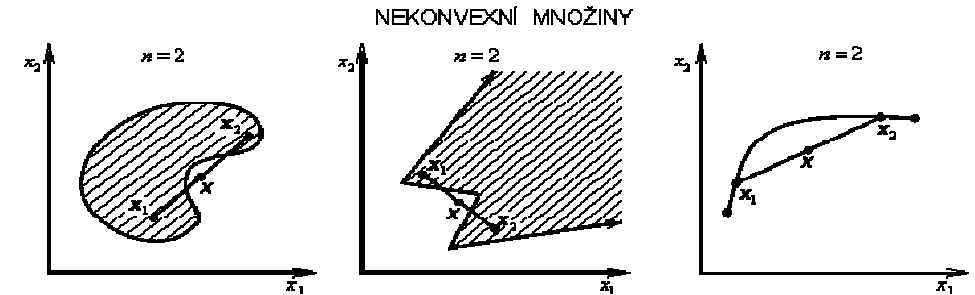
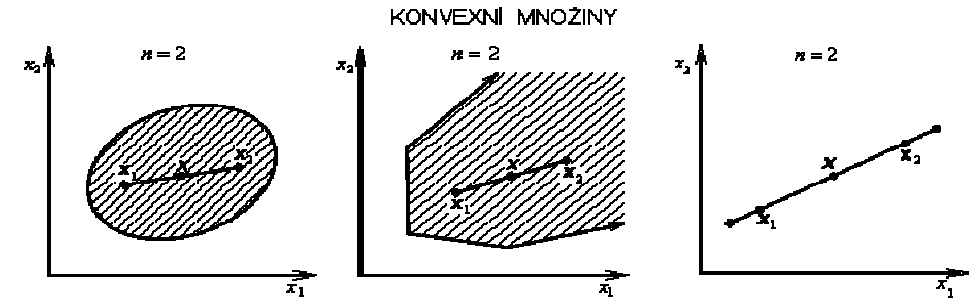
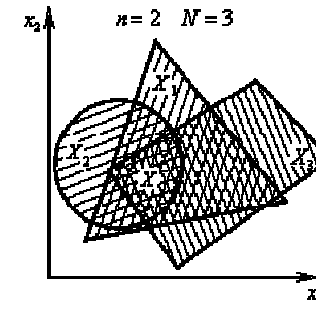
5 Matematické programování
ohraničená (omezená) množina, je-li euklidovská vzdálenost mezi dvěma libovolnými body z X je konečná, jinak množina je **neohraničená (neomezená)**,



kompaktní množina je uzavřená a ohraničená



6 Matematické programování
Konvexní množiny
 Průnik konvexních množin je také konvexní.



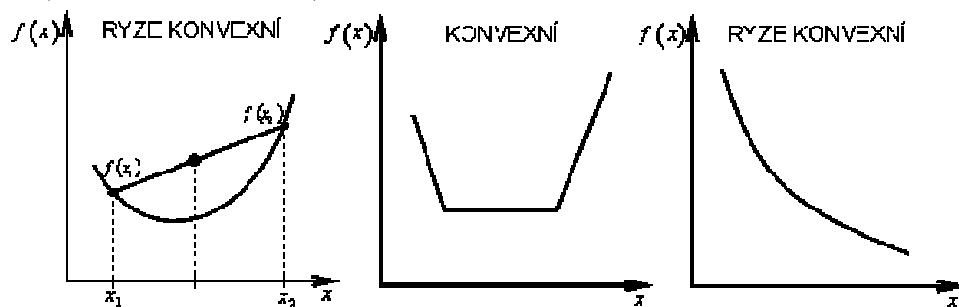
Konvexní množina obsahuje spolu se svými dvěma libovolnými body i úsečku, která tyto body spojuje.

Konvexní kombinace bodů vytvoří konvexní množinu.

Reálná **funkce** $f(\bar{x})$ se nazývá **konvexní** na množině X , když pro libovolné dva navzájem různé body

\bar{x}_1 a \bar{x}_2 z X platí:

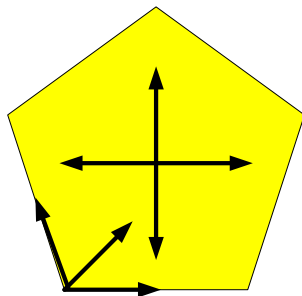
$$f(\beta\bar{x}_1 + (1-\beta)\bar{x}_2) \leq \beta f(\bar{x}_1) + (1-\beta)f(\bar{x}_2) \quad 0 < \beta < 1$$



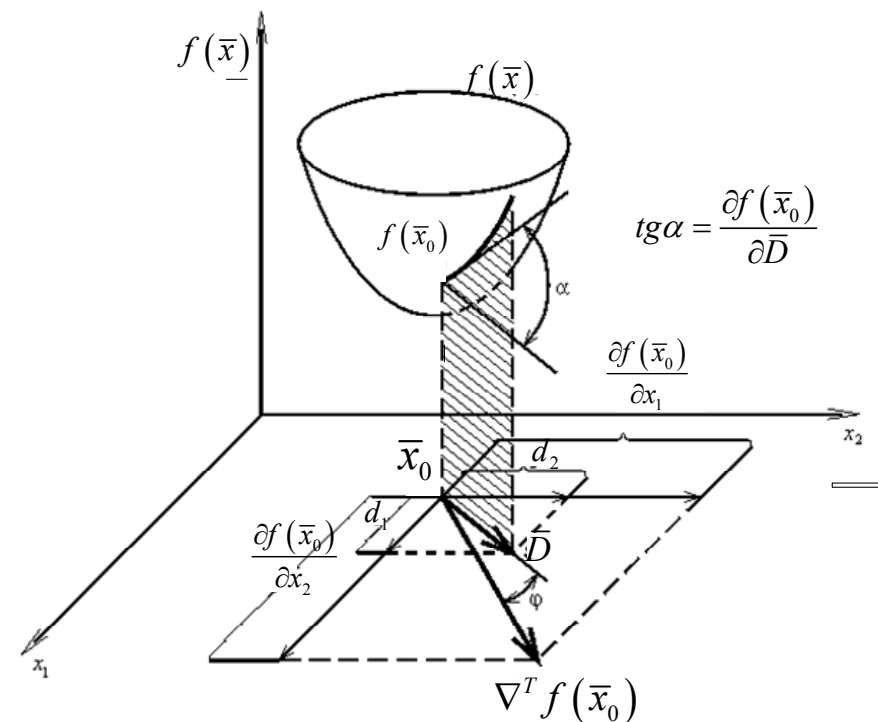
Přípustný směr:

\bar{D}_x je *přípustný směr* v bodě \bar{x} jestliže existuje

$\varepsilon > 0$, že $\bar{x} + \alpha\bar{D}_x \in X$ pro $0 \leq \alpha \leq \varepsilon$



Derivace ve směru.



$$\frac{df(\bar{x}_0)}{d\bar{D}} = \lim_{t \rightarrow 0} \frac{f(\bar{x}_0 + t\bar{D}) - f(\bar{x}_0)}{t} = \frac{df(\bar{x}_0)}{dt}$$

$$df(\bar{x}_0) = \sum_{k=1}^{\bar{\alpha}} \left(\frac{\partial f}{\partial x_k} \right)_{x_{k0}} dx_k, \quad x_k = x_{k0} + d_k t \Rightarrow \frac{dx_k}{dt} = d_k$$

$$\frac{df(\bar{x}_0)}{dt} = \sum_{k=1}^{\bar{\alpha}} \frac{\partial f}{\partial x_k} \frac{dx_k}{dt} = \nabla^T f(\bar{x}_0) \cdot \bar{d}$$

Formulace optimalizační úlohy:

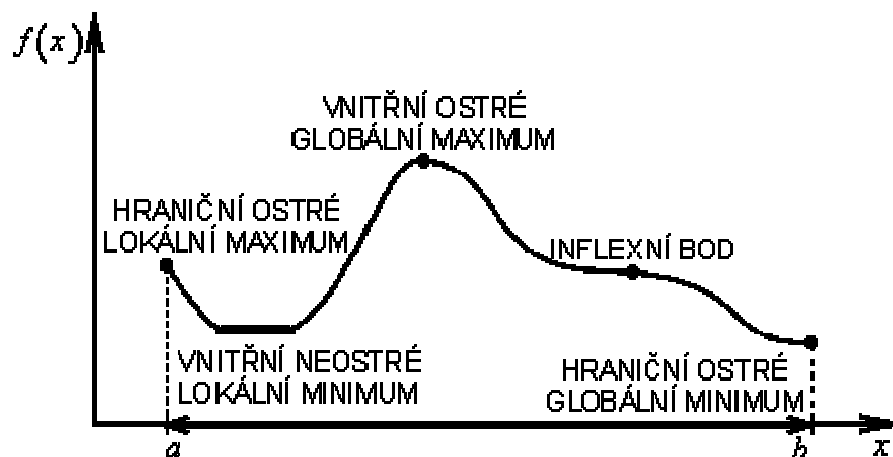
$$\bar{x}^* = \arg \max_{\bar{x} \in \mathcal{D}} \{f(\bar{x})\}$$

$\mathcal{D} \in \mathcal{R}^{\bar{x}}$ optimalizace bez omezení

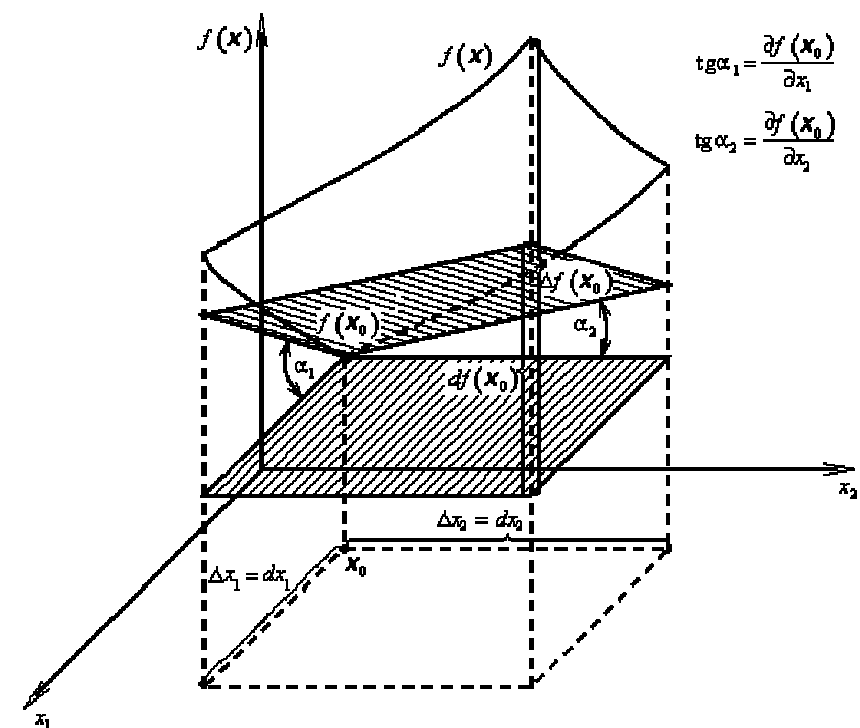
$\mathcal{D} = \left\{ \bar{x} : \bar{\Gamma} \left\langle \begin{array}{l} \bar{N} \geq 0 \\ \bar{R} = 0 \end{array} \right\rangle \right\} \subset \mathcal{R}^{\bar{x}}$ optimalizace s omezením typu nerovnosti
optimalizace s omezením typu rovnosti

věta o existenci optima.

Každá spojitá funkce definovaná na kompaktní množině (ohraničená, uzavřená) má maximální i minimální hodnotu.

**Aproximace funkce.**

$$f(\bar{x} + \alpha \bar{D}) = \underbrace{f(\bar{x}) + \alpha \cdot \nabla f(\bar{x}) \bar{D}}_{\text{lineární}} + \underbrace{0.5 \alpha^2 \cdot \bar{D}^T \cdot \bar{H}(\bar{x}) \cdot \bar{D}}_{\text{kvadratická}} + \text{zbytek}$$



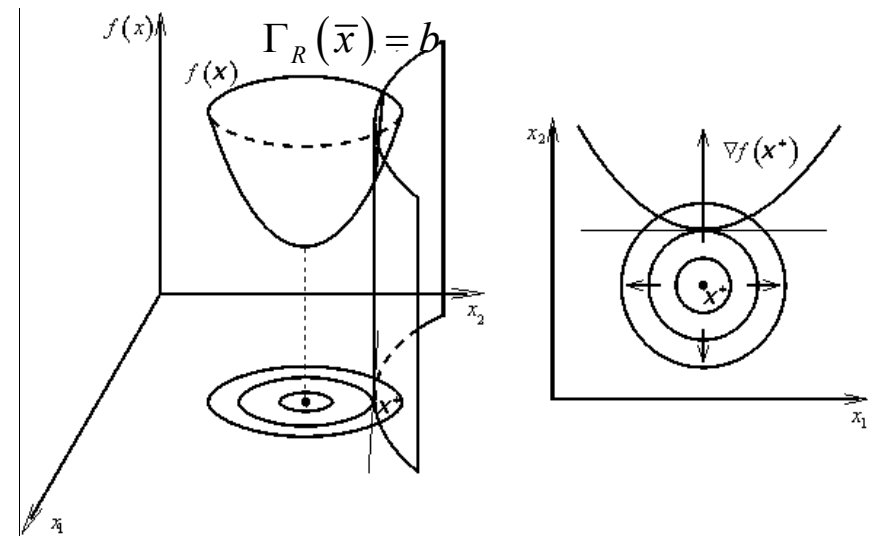
Podmínky pro optimum:

$$\mathbb{R} \in \left\{ \begin{array}{l} \geq \dots \text{pro minimum} \\ \leq \dots \text{pro maximum} \end{array} \right\}$$

Je-li \bar{x}^* bodem lokálního optima, pak pro libovolný přípustný směr \bar{d}_x platí

	Hraniční bod	Vnitřní bod
1. řád	$\nabla f(\bar{x}^*) \bar{D}_x \mathbb{R} 0$	$\nabla f(\bar{x}^*) = \bar{0}$
2. řád	$\bar{d}_x^T \underbrace{\nabla^2 f(\bar{x}^*)}_{[H]} \bar{D}_x \mathbb{R} 0$	$[H(\bar{x}^*)] \mathbb{R} \bar{0}$

Vázané extrém



Aktivní omezení Γ_a

aktivně zúčastňuje \rightarrow (má relaci $=$)!!

\rightarrow = jsou aktivní vždy

\rightarrow \mathbb{R} je aktivní v hraničních bodech

Neaktivní omezení: neplatí $= v \mathbb{R}$

aktivně se nezúčastňuje \rightarrow ignoruje se

Regulární bod. $\bar{x}^* = \bar{x}_R^*$ **je regulární,**

když $\left[J_\Gamma(\bar{x}^*) \right]$ má plnou řádkovou hodnotu
(=nezávislé gradienty)

$$J_\Gamma = \frac{\partial \bar{\Gamma}_a}{\partial \bar{x}} = \begin{bmatrix} \frac{\partial \Gamma_{a1}}{\partial x_1} & \bullet & \frac{\partial \Gamma_{a1}}{\partial x_{\bar{x}}} \\ \bullet & \bullet & \bullet \\ \frac{\partial \Gamma_{a\partial\Gamma}}{\partial x_1} & \bullet & \frac{\partial \Gamma_{a\partial\Gamma}}{\partial x_{\bar{x}}} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \bar{g}_1^T \\ \bullet \\ \bar{g}_{\partial\Gamma}^T \end{bmatrix}$$

Tečná nadrovina

$$\left\{ \tau : \nabla \bar{\Gamma}_a(\bar{x}_R^*) \cdot \bar{\tau} = \bar{0} \right\}$$

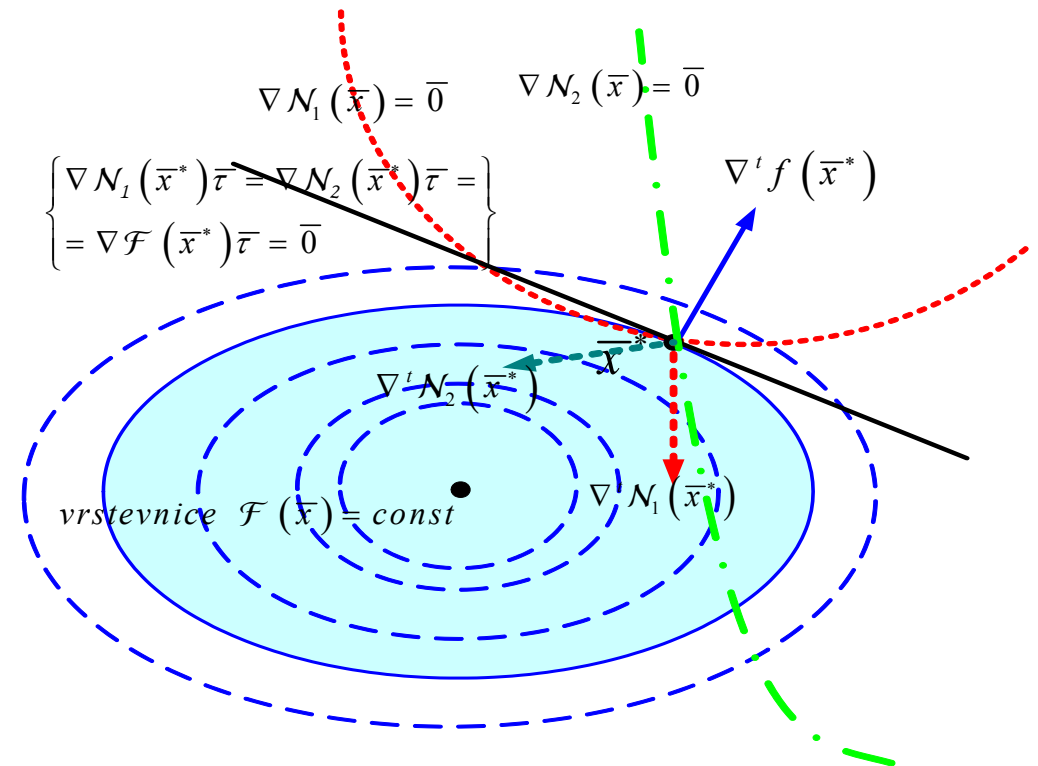
V extrému platí:

Gradient účelové funkce je lineární kombinací gradientů aktivních omezení.

$$\nabla \bar{\Gamma}_a(\bar{x}_R^*) \bar{\tau} = \nabla f(\bar{x}_R^*) \bar{\tau} = 0 \Leftrightarrow$$

$$\nabla f(\bar{x}_R^*) + \bar{\lambda}^T \nabla \bar{\Gamma}_a(\bar{x}_R^*) = \bar{0} \Rightarrow$$

Situace v optimálním bodě:



KKT podmínky optima.

věta: je-li \bar{x}^* regulárním bodem lokálního

optima, pak existují $\bar{\lambda}, \bar{v}$ tak, že platí:

$$\nabla f(\bar{x}^*) + \bar{\lambda}^T \nabla \bar{\mathbf{E}}(\bar{x}^*) + \bar{v}^T \nabla \bar{\mathbf{N}}(\bar{x}^*) = \bar{\mathbf{0}}$$

$$\bar{v}_{\%}^T \bar{\mathbf{N}}(\bar{x}^*) = \bar{\mathbf{0}}, \quad \bar{v} \circledast \bar{\mathbf{0}} \quad (v_{neaktivního} = 0)$$

Lagrangeova funkce:

$$\mathcal{L}(\bar{\xi}) = \mathcal{F}(\bar{x}) + \lambda^T \bar{\mathbf{E}}(\bar{x}) + \bar{v}^T \mathcal{N}(\bar{x})$$

je zkonstruována tak, aby ve stacionárním bodě (podmínky 1.řádu) byly splněny KKT omezovací podmínky.

řád	Podmínky optimality:
1.	$\nabla_{\bar{x}}^T \mathcal{L}(\bar{x}^*, \bar{\lambda}^*, \bar{v}^*) = \bar{\mathbf{0}}, \quad \nabla_{\bar{\lambda}}^T \mathcal{L}(\bar{x}^*, \bar{\lambda}^*, \bar{v}^*) = \bar{\mathbf{0}}$ $\nabla_{\bar{v}} \mathcal{L}(\bar{x}^*, \bar{\lambda}^*, \bar{v}^*) \circledast \bar{\mathbf{0}}, \quad \underbrace{\nabla_{\bar{v}} L(\bar{x}^*, \bar{\lambda}^*, \bar{v}^*)}_{(\bar{v}^{*T} \bar{\mathbf{N}}(\bar{x}^*))^T} \cdot \bar{v}^* = \bar{\mathbf{0}}$
2.	<p>Ověření maximum/minimum</p> $[H] = \nabla_{\bar{x}}^2 L = \nabla^2 \mathcal{F}(\bar{x}^*) + \bar{\lambda}^T \nabla^2 \bar{\mathbf{E}}(\bar{x}^*) + \bar{v}^T \nabla^2 \bar{\mathbf{N}}(\bar{x}^*)$ $[H]$ je pozitivně (minimum) negativně (maximum) <i>semidefinitní</i>

Interpretace $\bar{\lambda} =$ stínové (marginální) ceny

=citlivost na změnu omezovacích podmínek

$$dL_{\bar{x}^*} = 0 = df + \bar{\lambda}^T d\bar{\mathbf{E}} \Rightarrow \bar{\lambda}^T = -\frac{df}{d\bar{\mathbf{E}}}$$

\bar{b} ..změna $\bar{\mathbf{E}}$ v \bar{x}^*

$$L(\bar{b}) = f(\bar{x}(\bar{b})) + \bar{\lambda}^T(\bar{b}) \cdot \{\bar{\mathbf{E}}(\bar{x}(\bar{b})) - \bar{b}\}$$

$$\bar{\mathbf{E}}(\bar{x}(\bar{b}))_{\bar{x}^*} = \bar{b} \Rightarrow \frac{\partial \bar{\mathbf{E}}(\bar{x}(\bar{b}))_{\bar{x}^*}}{\partial \bar{b}} = \left(\frac{\partial \bar{\mathbf{E}}(\bar{x}(\bar{b}))}{\partial \bar{x}} \right)_{\bar{x}^*} \left(\frac{\partial \bar{x}(\bar{b})}{\partial \bar{b}} \right)_{\bar{b}=\bar{0}} = [1_d]$$

$$\left(\frac{\partial L}{\partial \bar{x}} \right)_{\bar{x}^*} = \left(\frac{\partial f}{\partial \bar{x}} \right)_{\bar{x}^*} + \bar{\lambda}^T \left(\frac{\partial \bar{\mathbf{E}}}{\partial \bar{x}} \right)_{\bar{x}^*} = \bar{\mathbf{0}} \Rightarrow \left(\frac{\partial f(\bar{x}(b))}{\partial \bar{x}} \right)_{\bar{x}^*} = -\bar{\lambda}^T \left(\frac{\partial \bar{\mathbf{E}}(\bar{x}(b))}{\partial \bar{x}} \right)_{\bar{x}^*}$$

$$\left. \frac{\partial f(\bar{x}(b))}{\partial \bar{b}} \right|_{\bar{b}=\bar{0}} = \left(\frac{\partial f(\bar{x}(b))}{\partial \bar{x}} \right)_{\bar{x}^*} \left(\frac{\partial \bar{x}(b)}{\partial \bar{b}} \right)_{\bar{b}=\bar{0}}$$

$$\left. \frac{\partial f(\bar{x}(b))}{\partial \bar{b}} \right|_{\bar{b}=\bar{0}} = -\bar{\lambda}^T \underbrace{\left(\frac{\partial \bar{\mathbf{E}}(\bar{x}(b))}{\partial \bar{x}} \right)_{\bar{x}^*} \left(\frac{\partial \bar{x}(b)}{\partial \bar{b}} \right)_{\bar{b}=\bar{0}}}_{[1_{\%}]} = -\bar{\lambda}^T$$

Interpretace KKT podmínek.

$$\min_{\bar{x} \in \mathcal{D}} f(\bar{x}), \mathcal{D} = \{\bar{x} : \mathcal{R}(\bar{x}) = \bar{0}, \overline{\mathcal{N}}(\bar{x}) \leq \bar{0}\}$$

$$L = f(\bar{x}) + \bar{\lambda}^T \cdot \mathcal{R}(\bar{x}) + \bar{v} \cdot (\overline{\mathcal{N}}(\bar{x}) + \bar{x}^2)$$

zdůvodnění $\bar{v} \geq \bar{0}$

$$X_\Delta = \{\bar{x} : \mathcal{R}(\bar{x}) = \bar{0}, \overline{\mathcal{N}}(\bar{x}) \leq \bar{b}, \bar{b} \geq 0\}$$

Minimum na větší množině X_Δ nemůže být větší než na podmnožině X .

$$\min_{\bar{x} \in \mathcal{D}_\Delta} f(\bar{x}) - \min_{\bar{x} \in \mathcal{D}} f(\bar{x}) \leq 0 \quad \{\square\}$$

$$\frac{\partial f(\bar{x})}{\partial \bar{b}} = -\bar{v}^T \Rightarrow \Delta f(\bar{x}) = -\bar{v}^T \cdot \bar{b}$$

$$\text{pro } \bar{b} \geq \bar{0} \text{ je } \Delta f(\bar{x}) \leq 0 \text{ viz } \{\square\} \Rightarrow \bar{v}^T \geq \bar{0}$$

zdůvodnění $\bar{v}_k \overline{\mathcal{N}}_k = 0$

$$\frac{\partial L}{\partial v_k} = 2v_k x_k' = 0 \Rightarrow v_k x_k'^2 = 0 \Rightarrow$$

$$\Rightarrow v_k \mathcal{N}_k = 0 \Rightarrow \bar{v}_k \overline{\mathcal{N}}_k = \bar{0}$$

Varianty relaxovaných funkcí.

$$\bar{\xi}^T = [\bar{x}^T, \bar{\lambda}^T, \bar{v}^T] \text{ vektor proměnných}$$

$\mu_\mathcal{P}, \mu_\mathcal{B}$ externě řízené penalizační koeficienty

$\mathcal{P}(\mathcal{G})$ externí penalizace

$\mathcal{B}(\mathcal{G})$ interní penalizace

Lagrangeova funkce:

$$\mathcal{L}(\bar{\xi}) = \mathcal{F}(\bar{x}) + \bar{\lambda}^T \cdot \bar{\mathcal{E}}(\bar{x}) + \bar{v}^T \cdot \overline{\mathcal{N}}(\bar{x})$$

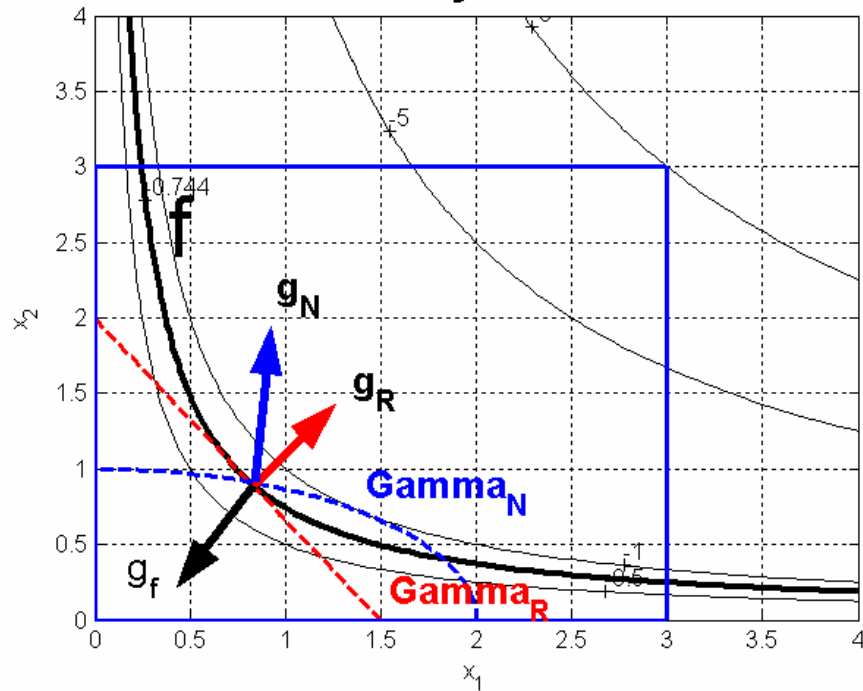
Rozšířená cílová funkce:

$$\Phi(\bar{x}, \mu_\mathcal{P}, \mu_\mathcal{B}) = \left\{ \mathcal{F}(\bar{x}) + \mu_\mathcal{P} \cdot \mathcal{P}(\mathcal{G}) + \mu_\mathcal{B}^{-1} \cdot \mathcal{B}(\mathcal{G}) \right\}$$

Rozšířená Lagrangeova funkce:

$$\mathcal{L}(\bar{\xi}) = \Phi(\bar{x}, \mu_\mathcal{P}, \mu_\mathcal{B}) + \bar{\lambda}^T \cdot \bar{\mathcal{E}}(\bar{x}) + \bar{v}^T \cdot \overline{\mathcal{N}}(\bar{x})$$

Vázaný extrém



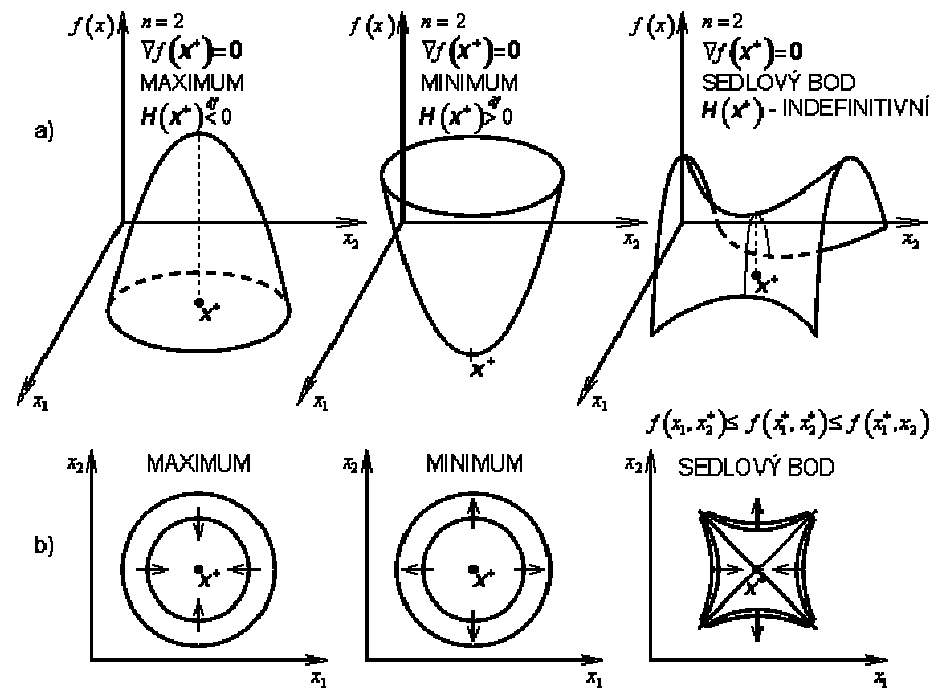
úloha $\min \{-x_1 \cdot x_2\}$

$$\epsilon : 20 \cdot x_1 + 15 \cdot x_2 - 30 = 0$$

$$\mathcal{N} : 0.25x_1^2 + x_2^2 - 1 \leq 0$$

$$0 \leq x_1 \leq 3, 0 \leq x_2 \leq 3$$

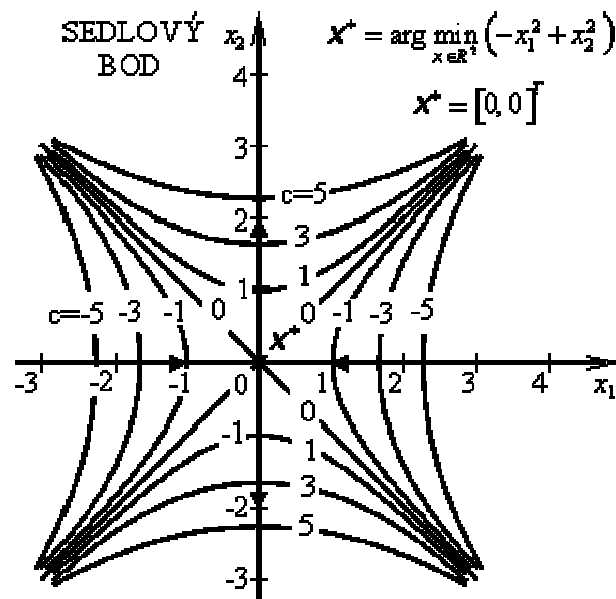
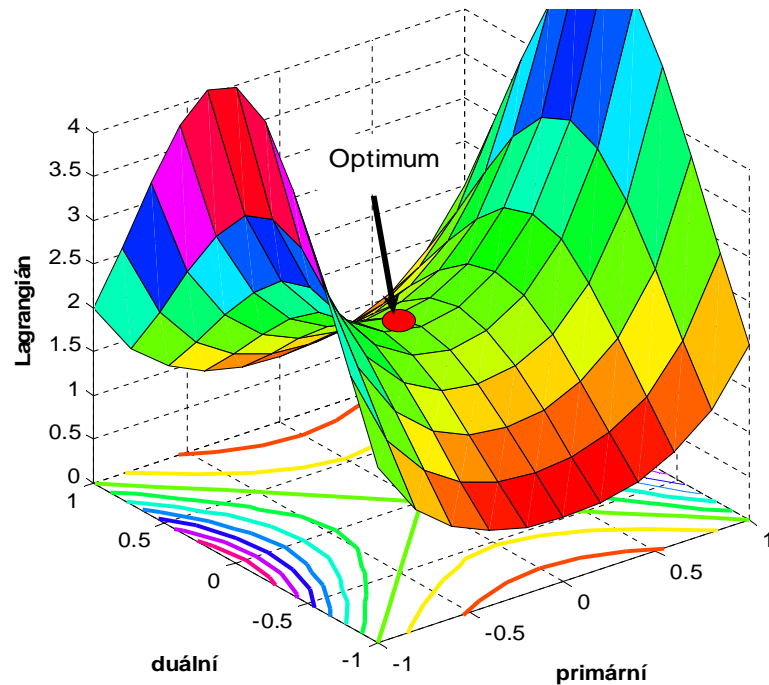
Dualita a sedlový problém.



Lagrangeova funkce má sedlový bod $\bar{x}^*, \bar{\lambda}^*$ který je řešením optimalizace.

$$L(\bar{x}^*, \bar{\lambda}) \leq L(\bar{x}^*, \bar{\lambda}^*) \leq L(\bar{x}, \bar{\lambda}^*) \dots \text{bod minimaxu}$$

$$L(\bar{x}^*, \bar{\lambda}) \geq L(\bar{x}^*, \bar{\lambda}^*) \geq L(\bar{x}, \bar{\lambda}^*) \dots \text{bod maxminima}$$



platí: $\min_{\bar{x} \in \mathcal{D}} L(\bar{x}, \bar{\lambda}) \leq L(\bar{x}, \bar{\lambda})$ pro $\bar{x} \in \mathcal{D}, \bar{\lambda} \in \Lambda$

nerovnost se neporuší maximalizací

$\max_{\bar{\lambda} \in \Lambda} \min_{\bar{x} \in \mathcal{D}} L(\bar{x}, \bar{\lambda}) \leq \max_{\bar{\lambda} \in \Lambda} L(\bar{x}, \bar{\lambda})$ pro $\bar{x} \in \mathcal{D}$

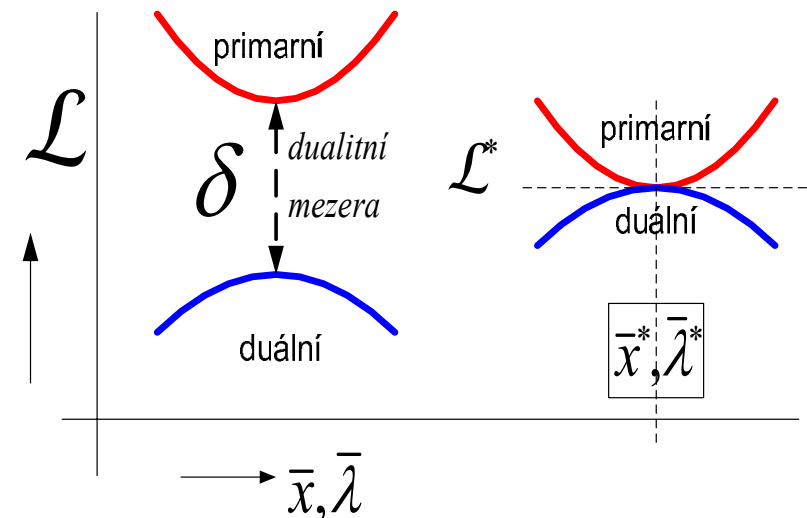
$\max_{\bar{\lambda} \in \Lambda} \min_{\bar{x} \in \mathcal{D}} L(\bar{x}, \bar{\lambda}) \leq \min_{\bar{x} \in \mathcal{D}} \max_{\bar{\lambda} \in \Lambda} L(\bar{x}, \bar{\lambda})$

maximum z minim \leq minimum z maxim

rovnost platí pouze pro optimální řešení.

Rozdíl funkčních hodnot při společném řešení obou úloh = **dualitní mezera** nese informaci o vzdálenosti aktuálního řešení od optima.

Dualitní mezera (gap)



	primární	duální
funkce	$L_P(\bar{x}) = \max_{\bar{\lambda}, \bar{v} \geq 0} \{L(\bar{\xi})\}$	$L_D(\bar{\lambda}, \bar{v}) = \min_{\bar{x}} \{L(\bar{\xi})\}$
úloha	$\min_{\bar{x}} \{L_P(\bar{x})\}$	$\max_{\bar{\lambda}, \bar{v} \geq 0} \{L_D(\bar{\lambda}, \bar{v})\}$

Úloha:

$$\min \{ f(\bar{x}) : \bar{\mathcal{N}}(\bar{x}) \leq \bar{0} \}$$

$$L_P(\bar{x}, \bar{v}) = \min_{\bar{x}} (f(\bar{x}) + \bar{v}^T \cdot \bar{\mathcal{N}}(\bar{x}))$$

$$L_D(\bar{x}, \bar{v}) = \max_{\bar{v} \geq 0} (f(\bar{x}) + \bar{v}^T \cdot \bar{\mathcal{N}}(\bar{x})) \left\langle \begin{array}{l} \bullet f(\bar{x}) / \bar{x} \in \mathcal{D} \\ \bullet \infty / \bar{x} \notin X \end{array} \right.$$

$$\min_{\bar{x} \in \mathcal{D}} f(\bar{x}) = \min_{\bar{x} \in \mathcal{R}^{\bar{x}}} \max_{\bar{v} > \bar{0}} \{ f(\bar{x}) + \bar{v}^T \cdot \bar{\mathcal{N}}(\bar{x}) \}$$

Primární úloha je totožná s výchozí úlohou,
duální úloha hledá hodnoty duálních proměnných (λ), které maximalizují duální funkci.

Duální úloha k duální úloze je primární úloha !

®/opt	min	max
≤ 0	$v < 0$	$v > 0$
≥ 0	$v < 0$	$v > 0$

**polarita omezovacích
multiplikátorů λ_N**

Relace primární-duální.

	Primární	duální	
	$\min_{\bar{x}} \bar{c}^T \bar{x}$ \max	$\max_{\bar{\lambda}, \bar{v}} \bar{\lambda}^T \bar{b}$ \min	
omezení	$[A] \bar{x} \geq \bar{b}$	$\bar{v} \geq \bar{0}$	proměnné
	$[A] \bar{x} \leq \bar{b}$	$\bar{v} \leq \bar{0}$	
	$[A] \bar{x} = \bar{b}$	$\bar{\lambda}$ volné	
proměnné	$\bar{x} \geq \bar{0}$	$\bar{v}^T [A] \leq \bar{c}^T$	omezení
	$\bar{x} \leq \bar{0}$	$\bar{v}^T [A] \geq \bar{c}^T$	
	\bar{x} volné	$\bar{\lambda}^T [A] = \bar{c}^T$	
primární	duální		
maximalizace	minimalizace		
vektor	Transponovaný vektor		
Vektor omezení	Vektor cílové funkce		
Vektor cílové funkce	Vektor omezení		

Interní a externí penalizace

Optimalizaci s omezením se nahrazuje optimalizací bez omezení.

Výchozí úloha:

$$\bar{x} \underset{\mathcal{D}}{opt} \left\{ f(\bar{x}) / \mathcal{D} : \bar{\mathcal{N}}(\bar{x}) \otimes \bar{0}, \bar{\mathcal{R}}(\bar{x}) = \bar{0} \right\}$$

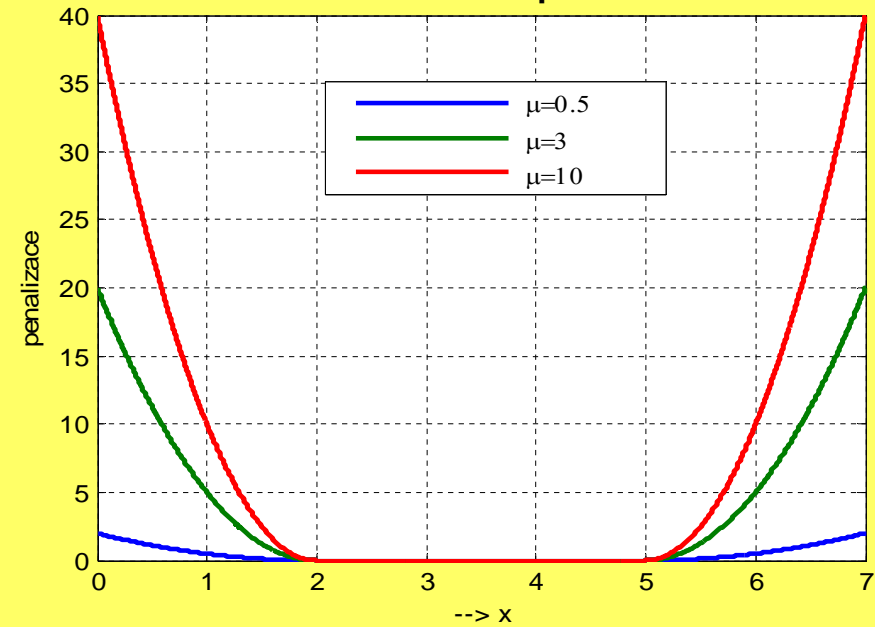
$$\pi(\bar{x}, \mu_p, \mu_b) =$$

$$\bar{x} \underset{\mathcal{R}^{\bar{x}}}{opt} \left\{ f(\bar{x}) \pm \mu_p (\psi_p(\mathcal{G})) \pm \mu_b^{-1} (\psi_b(\mathcal{G})) \right\} \begin{matrix} \min \\ \max \end{matrix}$$

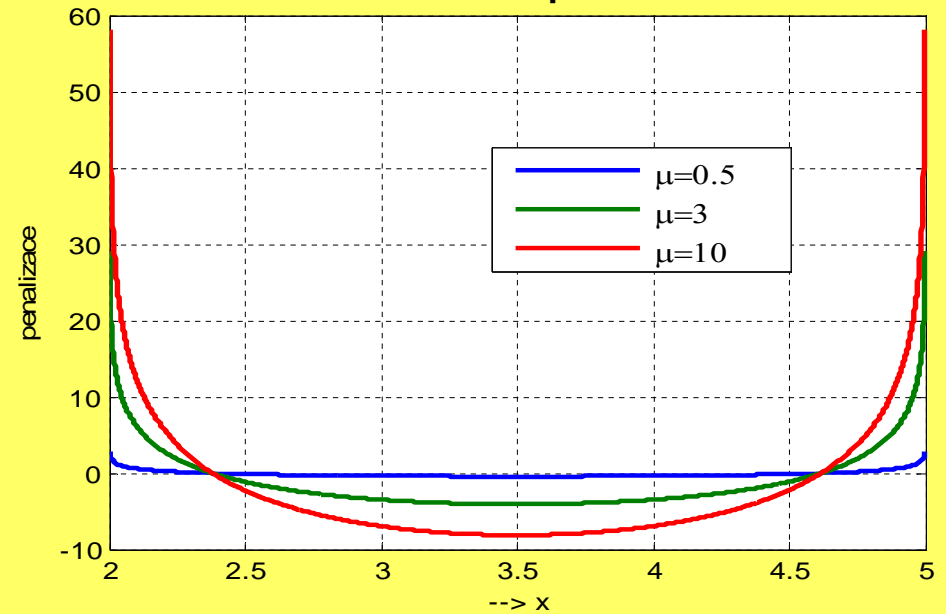
$\mu_p > 0 \rightarrow \infty, \mu_b > 0, \mu_b^{-1} \rightarrow 0$, volí autor výpočtu

	podmínky	Realizace ψ
Vnější penalizace Ψ_p	$\psi_p(\mathcal{G}) = 0, \mathcal{G} \stackrel{\mathbb{R}}{=} 0$ $\psi_p(\mathcal{G}) > 0, \mathcal{G} \stackrel{\mathbb{R}}{\neq} 0$	$\sum_{k=1}^{\partial \bar{\mathcal{N}}} \max \{0, \mathcal{N}_k(\bar{x})\}^2 +$ $+ \sum_{k=1}^{\partial \bar{\mathcal{R}}} \mathcal{R}_k(\bar{x})^2$
Vnitřní penalizace Ψ_b	$\psi_p(\mathcal{G}) \geq 0, \mathcal{G} \begin{matrix} < \\ > \end{matrix} 0$ $\lim_{\mathcal{G} \rightarrow 0^{\mp}} \psi_p(\mathcal{G}) = \infty$ vyžaduje vnitřní body $\rightarrow \Gamma_N$	a) $\sum_{k=1}^{\partial \bar{\mathcal{N}}} \frac{-1}{\mathcal{N}_k(\bar{x})}$ b) $-\sum_{k=1}^{\partial \bar{\mathcal{N}}} \ln(-\mathcal{N}_k(\bar{x}))$

obr.4. Externí penalizace



obr.5 Interní penalizace



Příklad formulace:

$$\pi(\bar{x}, \mu_p, \mu_b) =$$

$$\min \left\{ f(\bar{x}) + \mu_{pi} \sum_{k=1}^{\partial \bar{\mathcal{R}}} \mathcal{R}_k^2(\bar{x}) - \mu_{bi}^{-1} \sum_{k=1}^{\partial \bar{\mathcal{N}}} \ln(-\mathcal{N}_k(\bar{x})) \right\}$$

i...číslo iterace

Algoritmus řešení.

1.i=0

volba $\mu_{bi} > 0$, $\mu_{pi} > 0$,

$\varepsilon > 0$, $\varepsilon_b > 0$

$\omega_{bi} > 1$, $\omega_{pi} > 1$

stanovení přípustného $\bar{x}_i \subset \mathcal{D}$

2.i=i+1

$$\bar{x}_i^* = \arg \min_{\bar{x} \in X} \left\{ \pi(\bar{x}, \mu_p, \mu_b) \right\}$$

3.kontrola konvergence

je-li $|\bar{x}_{i-1} - \bar{x}_i| \leq \varepsilon$ pak stop jinak 4.

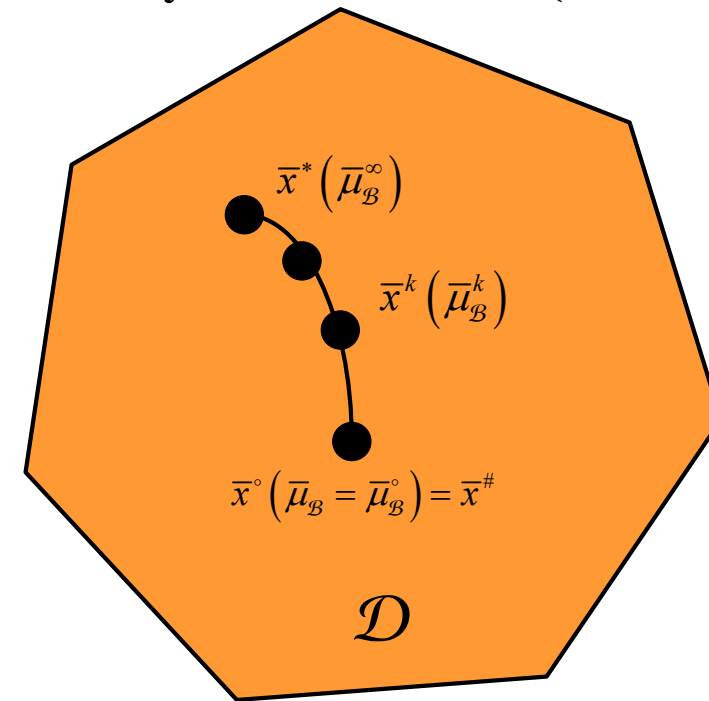
4.korekce μ

$$\mu_{bi} = \mu_{bi} \cdot \omega_{bi}$$

$$\mu_{pi} = \mu_{pi} \cdot \omega_{pi}$$

jdi na 2.

Metody vnitřního bodu (Interior point)



Předp: $\bar{\mathcal{N}}(\bar{x})$ jsou konvexní a hladké
případ : $\mathcal{D} = \{ \bar{x} : \bar{\mathcal{N}}(\bar{x}) < \bar{0}, \text{ ohraničená} \}$

$$\psi_b(\bar{x}) = \begin{cases} -\sum_{k=1}^{\partial \bar{\mathcal{N}}} \ln(-\mathcal{N}_k(\bar{x})) & \text{if } \bar{x} \in \mathcal{D} \\ \infty & \text{if } \bar{x} \notin \mathcal{D} \end{cases}$$

$$\bar{x}^{ac} = \arg \min_{\bar{x} \in \mathcal{D}} \left\{ -\sum_{k=1}^{\partial \bar{\mathcal{N}}} \ln(-\mathcal{N}_k(\bar{x})) \right\} = \arg \max_{\bar{x} \in \mathcal{D}} \left\{ \ln \prod_{k=1}^{\partial \bar{\mathcal{N}}} (-\mathcal{N}_k(\bar{x})) \right\}$$

$$\bar{x}^{ac} = \arg \max_{\bar{x} \in \mathcal{D}} \left\{ \prod_{k=1}^{\partial \bar{\mathcal{N}}} (-\mathcal{N}_k(\bar{x})) \right\} \dots \text{analytický střed nerovností}$$

metoda centrální cesty

$$\mathcal{D} = \{ \bar{x} : \bar{\mathcal{N}}(\bar{x}) \leq \bar{0}, \}$$

$$\text{úloha: } \min_{\bar{x} \in \mathcal{D}} f(\bar{x})$$

$\alpha > 0$ relativní váha mezi f a \mathcal{N}

$$\pi(\alpha) = \alpha f(\bar{x}) - \sum_{k=1}^{\partial \bar{\mathcal{N}}} \ln(-\mathcal{N}_k(\bar{x}))$$

$$\bar{x}^*(\alpha) = \arg \min_{\bar{x} \in \mathcal{D}} \pi(\alpha) \quad \begin{array}{l} \alpha = 0 \dots \dots \text{analytický střed} \\ \alpha > 0 \dots \dots \text{centrální cesta} \end{array}$$

metoda středů

volená proměnná $\gamma > f^*$

$$\text{úloha: } \min_{\bar{x} \in \mathcal{D}} f(\bar{x}), \mathcal{D} = \{ \bar{x} : \bar{\mathcal{N}}(\bar{x}) \leq \bar{0}, \}$$

$$\pi(\gamma) = -\ln(\gamma - f(\bar{x})) - \sum_{k=1}^{\partial \bar{\mathcal{N}}} \ln(-\mathcal{N}_k(\bar{x}))$$

$$\bar{x}^*(\gamma) = \arg \min_{\bar{x} \in \mathcal{D}} \pi(\alpha)$$

$$\alpha = \frac{1}{(\gamma - f(\bar{x}^*(\gamma)))} \rightarrow \bar{x}^*(\gamma) = \bar{x}^*(\alpha)$$

Paradigma IP

originální problém - omezení nerovností

$$\min_{\bar{x} \in \mathcal{D}_a} f(\bar{x}), \mathcal{D}_a = \{ \bar{x} : \bar{\mathcal{N}}(\bar{x}) \geq \bar{0} \}$$

upravený problém - omezení rovností

$$\min_{\bar{x} \in \mathcal{D}_b} f(\bar{x}), \mathcal{D}_b = \{ \bar{x} : \bar{\mathcal{N}}(\bar{x}) - \bar{x}' = \bar{0}, \bar{x}' \geq \bar{0} \}$$

obsluha nezápornosti \bar{x}'

$$\min_{\bar{x} \in \mathcal{D}_c} f(\bar{x}) - \mu \left(\sum_{k=1}^{\partial \Gamma} \ln(x'_k) \right), \mathcal{D}_c = \{ \bar{x} : \bar{\mathcal{N}}(\bar{x}) - \bar{x}' = \bar{0} \}$$

relaxovaný problém: $\bar{\xi}^T = [\bar{x}^T, \bar{\lambda}^T, \bar{x}'^T]$

$$\min_{\bar{x} \in \mathfrak{R}^{\partial \bar{x}}} \mathfrak{L}(\bar{\xi}) = f(\bar{x}) - \mu \left(\sum_{k=1}^{\partial \Gamma} \ln(x'_k) \right) - \bar{\lambda}^T (\bar{\mathcal{N}}(\bar{x}) - \bar{x}')$$

podmínky 1.řádu $\partial \mathfrak{L} / \partial \bar{\xi} = \bar{0}$

$$\frac{\partial \mathfrak{L}}{\partial \bar{x}} = \frac{\partial f(\bar{x})}{\partial \bar{x}} - \frac{\partial \bar{\mathcal{N}}(\bar{x})}{\partial \bar{x}} \bar{\lambda} = \bar{0}, \quad \frac{\partial \mathfrak{L}}{\partial \bar{\lambda}} = \bar{\mathcal{N}}(\bar{x}) - \bar{x}' = \bar{0}$$

$$\frac{\partial \mathfrak{L}}{\partial \bar{x}'} = -\mu \cdot \bar{x}'^{-1} \mathbf{1} + \bar{\lambda} = \bar{0} \Rightarrow$$

$$\bar{x}'_{\%} \cdot \bar{\lambda}_{\%} \cdot \mathbf{1} = \mu \mathbf{1}$$

$$[J(\bar{x})] = \frac{\partial \bar{\mathcal{N}}(\bar{x})}{\partial \bar{x}}, \quad [H(\bar{x}, \bar{\lambda})] = \frac{\partial^2 f(\bar{x})}{\partial \bar{x}^2} - \bar{\lambda}^T \cdot \frac{\partial^2 \bar{\mathcal{N}}(\bar{x})}{\partial \bar{x}^2}$$

$$\begin{bmatrix} [H(\bar{x}, \bar{\lambda})] & [0] & -[J(\bar{x})] \\ [J(\bar{x})] & -\mathbf{1}_{\%} & [0] \\ [0] & [\Theta] & [\Omega] \end{bmatrix} \bullet \begin{bmatrix} \Delta \bar{x} \\ \Delta \bar{\lambda} \\ \Delta \bar{x}' \end{bmatrix}$$

eliminací $\Delta \bar{x}'$

$$\begin{bmatrix} -[H(\bar{x}, \bar{\lambda})] & [J^T(\bar{x})] \\ [J(\bar{x})] & [\Theta][\Omega]^{-1} \end{bmatrix} \bullet \begin{bmatrix} \Delta \bar{x} \\ \Delta \bar{\lambda} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \frac{\partial^T f(\bar{x})}{\partial \bar{x}} - [J^T(\bar{x})] \bar{\lambda} \\ -\bar{\mathcal{N}}(\bar{x}) + \mu [\Omega]^{-1} \mathbf{1} \end{bmatrix}$$

Paradigma IP kvadratického programování.

originální problém - omezení nerovností

$$\min_{\bar{x} \in \mathcal{D}} \bar{c}^T \bar{x} + \frac{1}{2} \bar{x}^T [Q] \bar{x}, \quad \mathcal{D} = \{\bar{x} : [A] \bar{x} \geq \bar{b}, \bar{x} \geq \bar{0}\}$$

upravený problém - omezení rovností

$$\min_{\bar{x} \in \mathcal{D}} f(\bar{x}), \quad \mathcal{D} = \{\bar{x} : [A] \bar{x} - \bar{x}' - \bar{b} = \bar{0}, \bar{x}, \bar{x}' \geq \bar{0}\}$$

obsluha nezápornosti \bar{x}, \bar{x}'

$$\min_{\bar{x} \in \mathcal{D}} \bar{c}^T \bar{x} + \frac{1}{2} \bar{x}^T [Q] \bar{x} - \mu \left(\sum_{k=1}^{\partial \bar{\mathcal{N}}} \ln(x'_k) + \sum_{k=1}^{\partial \bar{b}} \ln(x_k) \right),$$

$$\mathcal{D} = \{\bar{x} : [A] \bar{x} - \bar{x}' - \bar{b} = \bar{0}\}$$

$$\text{relaxovaný problém: } \bar{\xi}^T = [\bar{x}^T, \bar{\lambda}^T, \bar{x}'^T]$$

$$\min_{\bar{x} \in \mathfrak{R}^{\bar{\alpha}}} \mathfrak{f}(\bar{\xi}) = \bar{c}^T \bar{x} + \frac{1}{2} \bar{x}^T [Q] \bar{x} - \mu \left(\sum_{k=1}^{\partial \bar{\mathcal{N}}} \ln(x'_k) + \sum_{k=1}^{\partial \bar{b}} \ln(x_k) \right) + \bar{\lambda}_R^T (\bar{b} - [A] \bar{x} + \bar{x}')$$

podmínky 1.řádu $\partial \mathfrak{f} / \partial \bar{\xi} = \bar{0}$

$$\bar{c} + [Q] \bar{x} - \underbrace{\mu \left\{ \bar{x}_{\%}^{-1} \mathbf{1} \right\}}_{\bar{z}} - [A^T] \bar{\lambda} = \bar{0},$$

$$\bar{z} = \mu \left\{ \bar{x}_{\%}^{-1} \mathbf{1} \right\}$$

$$\frac{\partial \mathfrak{f}}{\partial \bar{\lambda}} = \bar{b} - [A] \bar{x} + \bar{x}' = \bar{0}$$

$$\frac{\partial \mathfrak{f}}{\partial \bar{x}'} = -\mu \bar{x}'^{-1} \mathbf{1} + \bar{\lambda} = \bar{0} \Rightarrow$$

$$\bar{c} + [Q]\bar{x} - \mu\bar{z} - [A^T]\bar{\lambda} = \bar{0}$$

$$\bar{x}_{\%}\bar{z}_{\%}\bar{\mathbf{1}} = \mu\bar{\mathbf{1}}$$

$$\bar{x}'_{\%}\bar{\lambda}_{\%}\bar{\mathbf{1}} = \mu\bar{\mathbf{1}}$$

$$\bar{b} - [A]\bar{x} + \bar{x}' = \bar{0}$$

$$\bar{c} + [Q](\bar{x} + \Delta\bar{x}) - \mu(\bar{z} + \Delta\bar{z}) - [A^T](\bar{\lambda} + \Delta\bar{\lambda}) = \bar{0}$$

$$[\bar{x}_{\%} + \Delta(\bar{x}_{\%})][\bar{z}_{\%} + \Delta(\bar{z}_{\%})]\bar{\mathbf{1}} = \mu\bar{\mathbf{1}}$$

$$[\bar{x}'_{\%} + \Delta(\bar{x}'_{\%})][\bar{\lambda}_{\%} + \Delta(\bar{\lambda}_{\%})]\bar{\mathbf{1}} = \mu\bar{\mathbf{1}}$$

$$\bar{b} - [A](\bar{x} + \Delta\bar{x}) + (\bar{x}' + \Delta\bar{x}') = \bar{0}$$

$$\begin{bmatrix} [Q] & -\bar{\mathbf{1}}_{\%} & [0] & -[A^T] \\ \bar{z}_{\%} & \bar{x}_{\%} & [0] & [0] \\ [0] & [0] & \bar{x}'_{\%} & \bar{\lambda}_{\%} \\ -[A] & [0] & \bar{\mathbf{1}}_{\%} & [0] \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \Delta\bar{x} \\ \Delta\bar{z} \\ \Delta\bar{x}' \\ \Delta\bar{\lambda} \end{bmatrix} =$$

$$= \begin{bmatrix} -\bar{c} - [Q]\bar{x} + \bar{z} + [A^T]\bar{\lambda} \\ \mu\bar{\mathbf{1}} - \bar{x}_{\%}\bar{z}_{\%}\bar{\mathbf{1}} \\ \mu\bar{\mathbf{1}} - \bar{x}'_{\%}\bar{\lambda}_{\%}\bar{\mathbf{1}} \\ [A]\bar{x} - \bar{b} - \bar{x}' \end{bmatrix}$$

Systém $2(\partial\bar{x} + \partial\bar{b})$ rovnic pro $2(\partial\bar{x} + \partial\bar{b})$ proměnných