

1 KNIŽKY

2 SKRIPTA

1) PARAMETRICKÉ PROGRAMOVÁNÍ

Úloha lineárního programování

$$\max c^T x$$

$$Ax = b, x \geq 0$$

Úloha parametrického lineárního programování

$$\max c(d)^T x$$

$$A(d)x = b(d), x \geq 0$$

kde $d \in A \subset \mathbb{R}^k$

1. parametr na pravé straně (lin. závislost)

$$\max c^T x$$

(3)

$$\text{st. } Ax = b_0 + \sum_{r=1}^k \lambda_r b_r \quad x \geq 0$$

(4)

Věta 1 množina $\Lambda_0 = \{ \lambda \in \Lambda \mid \text{pro které existuje optimální řešení úlohy (3), (4) } \}$ je konvexní

Důkaz: pokud $\Lambda_0 = \emptyset$ pak Λ_0 je konvexní (stejně tak $\Lambda_0 = \{ \lambda_0 \}$)

Předpokládáme, že $\Lambda_0 \neq \emptyset$: $\exists \lambda, \varphi \in \Lambda_0$

1) pro d, φ (3)+(4) má přípustné řešení a i duální úloha má přípustné řešení.

duální úloha $\min (b_0 + \sum_{r=1}^k \lambda_r b_r)^T y$
 $s. \quad A^T y = c, \quad y \in \mathbb{R}^m$

\Rightarrow existuje přípustné řešení duální úlohy i pro parametry $d\lambda + (1-d)\varphi \quad \forall d \in [0,1]$
 (parametr d v omezení duální úlohy neobjevuje) \Rightarrow ex. příp. řešení duální úlohy

2) $\lambda, \varphi \in \Lambda_0$ a $x(\lambda), x(\varphi)$ optimální řešení úlohy (3)+(4) pro parametry λ, φ

$$A(x(\lambda)) = b_0 + \sum_{r=1}^k \lambda_r b_r \quad / \cdot d$$

$$A(x(\varphi)) = b_0 + \sum_{r=1}^k \varphi_r b_r \quad / \cdot (1-d)$$

$\Rightarrow d x(\lambda) + (1-d)x(\varphi)$ je přípustným řešením pro parametry $d\lambda + (1-d)\varphi \quad \forall d \in [0,1]$

3) primární úloha má přípustné řešení i duální úloha má přípustné řešení pro parametry $d\lambda + (1-d)\varphi \Rightarrow$ (3)+(4) má i optimální řešení pro parametry $d\lambda + (1-d)\varphi$. \square

Definice 1: Funkce $F: \Lambda_0 \rightarrow \mathbb{R}$: $F(\lambda) = \max \{ c^T x : Ax = b_0 + \sum_{r=1}^k \lambda_r b_r, x \geq 0 \}$

Věta 2: F je konkávní na množině Λ_0 .

Důkaz: $\lambda, \varphi \in \Lambda_0$, $x(\lambda), x(\varphi)$ optimální řešení problémů (3)+(4)

(přímou úvahou, tj. $\Lambda_0 = \emptyset$ a $\Lambda_0 = \{ \lambda_0 \}$)
 $F(\lambda) = c^T x(\lambda)$ a $Ax(\lambda) = b_0 + \sum_{r=1}^k \lambda_r b_r, x(\lambda) \geq 0$

$$F(\varphi) = c^T x(\varphi) \text{ a } Ax(\varphi) = b_0 + \sum_{r=1}^k \varphi_r b_r, x(\varphi) \geq 0$$

? $d \in [0,1]$ $F(d\lambda + (1-d)\varphi) \geq dF(\lambda) + (1-d)F(\varphi)$?

			c^T
		x	
c_L	L	$A^{-1}b_0$	$(A_L)^T A$
		$c^T A^{-1} b_0$	$c^T A^{-1} A - c^T$

$$A(d x(\lambda) + (1-d)x(\varphi)) = b_0 + \sum_{r=1}^k (d\lambda_r + (1-d)\varphi_r) b_r \text{ a } d x(\lambda) + (1-d)x(\varphi) \geq 0$$

$\Rightarrow d x(\lambda) + (1-d)x(\varphi)$ je přípustné řešení úlohy

optimální řešení úlohy: $F(d\lambda + (1-d)\varphi) \geq c^T (d x(\lambda) + (1-d)x(\varphi)) = dF(\lambda) + (1-d)F(\varphi)$ \square

$F = \max$ úloha \Rightarrow duální úloha = \min

Věta 3: F je po částech lineární konkávní funkce na Λ_0 . Podrobněji: pro každou duálně přípustnou bázi B tj. $c_B^T A_B^{-1} A - c \geq 0$, je $F(\lambda)$ lineární na množině

$$\Lambda_B = \{ \lambda \in \Lambda_0 \mid A_B^{-1} (b_0 + \sum_{r=1}^k \lambda_r b_r) \geq 0 \} \text{ a } \Lambda_0 = \bigcup_B \Lambda_B$$

$$F(\lambda) = c_B^T A_B^{-1} (b_0 + \sum_{r=1}^k \lambda_r b_r) \text{ a optimální řešení } x_B(\lambda) = A_B^{-1} (b_0 + \sum_{r=1}^k \lambda_r b_r), x_{\{1,2,\dots,m\} \setminus B}(\lambda) = 0.$$

2. parametr pouze v účelové funkci (lineární)

$$\begin{aligned} \max & (c_0 + \sum_{r=1}^k \lambda_r c_r)^T x & (1) \\ \text{s.t.} & Ax = b, x \geq 0 & (2) \end{aligned}$$

Věta 4: Množina $\Lambda_0 = \{ \lambda \in \Lambda \text{ pro které ex. optimální řešení úlohy (1)+(2) } \}$ je konvexní

• Důkaz: Uvažujme duální úlohu k (1)+(2)

$$\begin{aligned} \min & b^T y \\ \text{s.t.} & Ay \geq c_0 + \sum_{r=1}^k \lambda_r c_r \quad (y \in \mathbb{R}) \\ \max & b^T v - b^T u \\ \text{s.t.} & A^T u - A^T v - w = c_0 + \sum_{r=1}^k \lambda_r c_r, \quad u, v, w \geq 0 \end{aligned}$$

Věta 1 předpokládá "max; $y \geq 0$ " \Rightarrow převod úlohy na úlohu s rovností $y = u - v$

\Rightarrow aplikace věty 1

Definice 2: $G: \Lambda_0 \rightarrow \mathbb{R}: G(\lambda) = \max \{ (c_0 + \sum_{r=1}^k \lambda_r c_r)^T x, Ax = b, x \geq 0 \}$

Věta 5: Funkce G je na Λ_0 po částech lineární konvexní. Podrobněji: pro každou primární přírodnou bázi $B \subset \{1, \dots, n\}$; tj. $A_B^{-1} b \geq 0$, je $G(\lambda)$ lineární na množině $\Lambda_B = \{ \lambda \in \Lambda_0 : (c_0 + \sum_{r=1}^k \lambda_r c_r)^T A_B^{-1} A - (c_0 + \sum_{r=1}^k \lambda_r c_r) \geq 0 \}$ a $\Lambda_0 = \bigcup_B \Lambda_B$.
 $G(\lambda) = (c_0 + \sum_{r=1}^k \lambda_r c_r)^T A_B^{-1} b$ a optimální řešení $x_B(\lambda) = A_B^{-1} b, x_{S_1, \dots, S_3-B}(\lambda) = 0$.

3. parametr v účelové funkci, v pravých stranách (lineární)

$$\begin{aligned} \max & (c_0 + \sum_{r=1}^k \lambda_r c_r)^T x & (3) \\ \text{s.t.} & Ax = b_0 + \sum_{r=1}^k \lambda_r b_r, x \geq 0 & (4) \end{aligned}$$

Věta 6: Množina $\Lambda_0 = \{ \lambda \in \Lambda \text{ pro které existuje optimální řešení úlohy (3)+(4) } \}$ je konvexní

• Důkaz: vezmeme $\lambda, \varphi \in \Lambda_0$, pak pro $\forall \alpha \in [0, 1]$ $\alpha \lambda + (1-\alpha)\varphi$; pro $\alpha \lambda + (1-\alpha)\varphi$ ukážeme, že existuje příp. řešení úlohy (3)+(4) a také její duální úlohy
 \rightarrow Kombinace důkazů věty 1 a věty 4 (dodělat, bude na zkoušku)

Definice 3: $H: \Lambda_0 \rightarrow \mathbb{R}: H(\lambda) = \max \{ (c_0 + \sum_{r=1}^k \lambda_r c_r)^T x, Ax = b_0 + \sum_{r=1}^k \lambda_r b_r, x \geq 0 \}$

Věta 7: Funkce H je po částech kvadratická spojitá. Podrobněji: pro každou primární

i duálně přípustné bázi B je $H(\lambda)$ kvadratická na množině $\lambda = \{\lambda \in \mathbb{R}^k \mid \text{podmínka optimality!}\}$
 $\{ (c_0 + \sum_{r=1}^k \lambda_r c_r)^T A_B^{-1} A - (c_0 + \sum_{r=1}^k \lambda_r c_r)^T \geq 0 \ \& \ A_B^{-1} (b_0 + \sum_{r=1}^k \lambda_r b_r) \geq 0 \}$
 $H(\lambda) = (c_0 + \sum_{r=1}^k \lambda_r c_r)^T A_B^{-1} (b_0 + \sum_{r=1}^k \lambda_r b_r)$ a optimální řešení $x(\lambda)$ splňuje
 $x_B(\lambda) = A_B^{-1} (b_0 + \sum_{r=1}^k \lambda_r b_r)$, $x_{N \setminus B}(\lambda) = 0$

NELINEÁRNÍ PARAMETRICKÉ PROGRAMOVÁNÍ

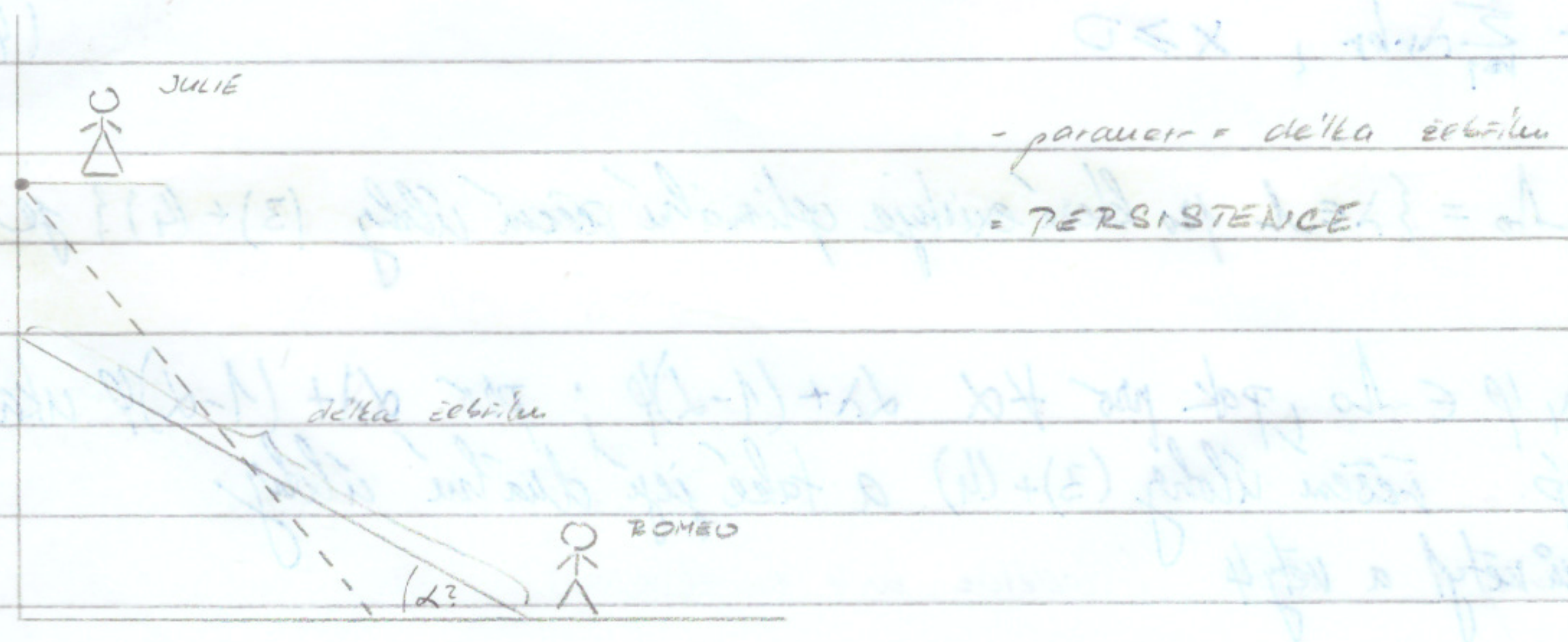
$$\left. \begin{array}{l} \min f(x, y) \quad x \in \mathbb{R}^n, y \in \mathbb{R}^d \\ \text{s.t. } g_k(x, y) \geq 0 \quad k=1, \dots, m \\ \quad \quad h_j(x, y) = 0 \quad j=1, \dots, p \end{array} \right\} \text{NLP}(y) \quad y = \text{parametr}$$

$y = y_0 \Rightarrow$ vyřešit $\text{NLP}(y_0)$ $\varphi(y_0) = \min_{x \in M(y_0)} f(x, y_0)$
 $M(y_0) = \{x : g_k(x, y_0) \geq 0, k=1, \dots, m; h_j(x, y_0) = 0, j=1, \dots, p\} = \text{množina přípustných řešení}$
 optimální řešení: $x^*(y_0) = \arg \min_{x \in M(y_0)} f(x, y_0) = \{x : f(x, y_0) = \varphi(y_0)\}$

OTÁZKA má úloha řešení pro y blízké y_0 ? Pokud ano, je φ spojitá funkce v y_0 ?
 Pokud ANO \Rightarrow PERSISTENCE (poměrně častý jev)

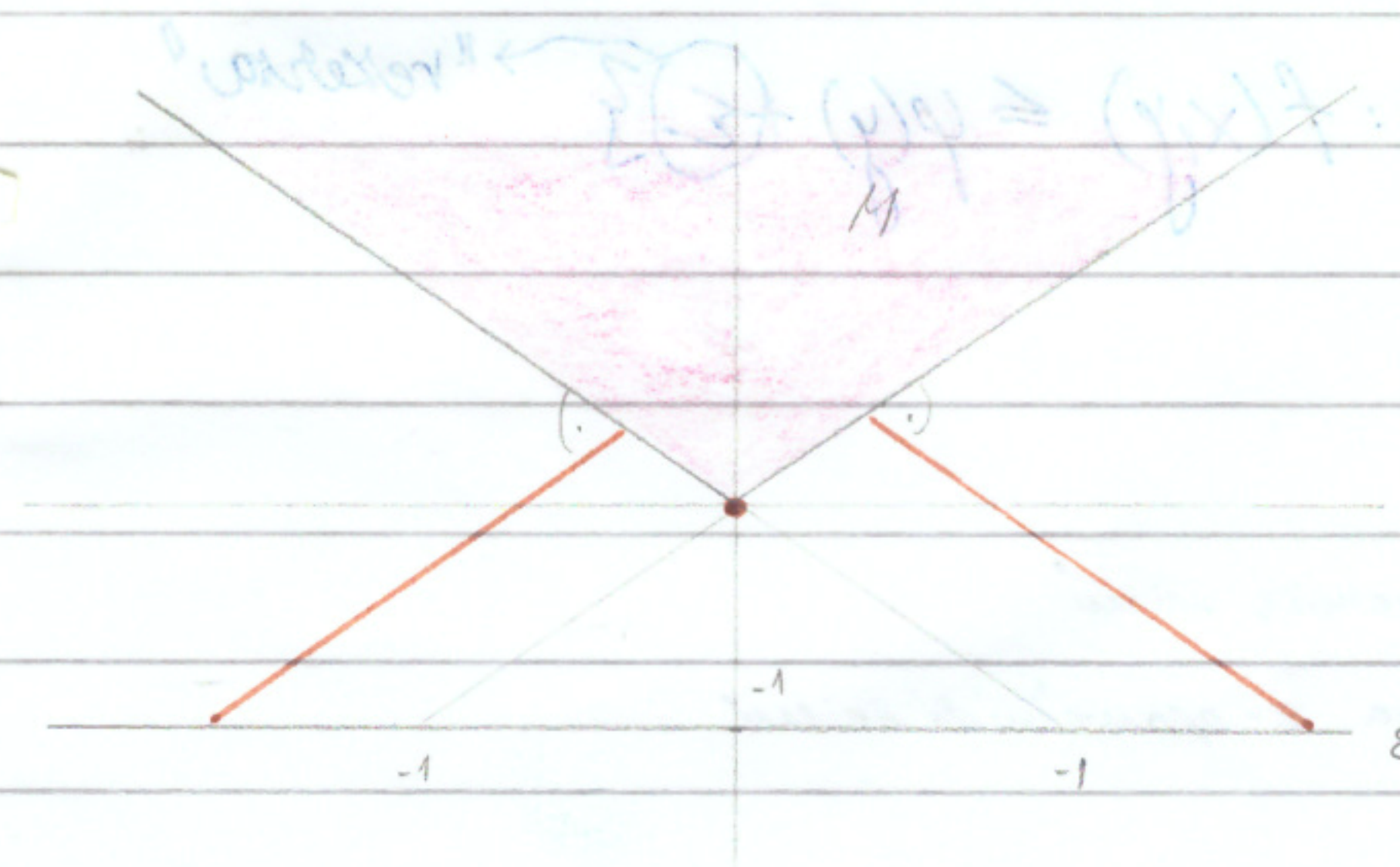
OTÁZKA $x^*(y) \sim x^*(y_0)$ pro $y \approx$ okolí y_0 ? Někdy ano jindy ne...
 pomáhá jednoznačnost řešení, linearita, konvexitá a jiné vlastnosti.

MOTIVACE: příběh Romeo a Julie



příklad $\min (x_1 - \varepsilon)^2 + (x_2 + 1)^2$
 s.t. $x_2 \geq x_1$
 $x_2 \geq -x_1$
 M

} úloha o projekci bodu $(\varepsilon, -1)$ do M



Řešení

$$x^*(\varepsilon) = \begin{pmatrix} \frac{1+\varepsilon}{2} \\ -\frac{1-\varepsilon}{2} \end{pmatrix} \quad \text{pro } \varepsilon < -1$$

$$= \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \end{pmatrix} \quad \text{pro } \varepsilon \in [-1, 1]$$

$$= \begin{pmatrix} \frac{\varepsilon-1}{2} \\ \frac{\varepsilon+1}{2} \end{pmatrix} \quad \text{pro } \varepsilon > 1$$

závěry z hlediska peristence

- 1. jednoznačné optimální řešení $x^*(\varepsilon)$
- 2. $x^*(\varepsilon)$ je po částech lineární funkce, spojitá a hladká ($\exists \frac{\partial x^*(\varepsilon)}{\partial \varepsilon}$) kromě $\varepsilon = \pm 1$
- 3. $\varphi(\varepsilon) = 2 \cdot \left(\frac{1-\varepsilon}{2}\right)^2$ pro $\varepsilon < -1$
 $= \varepsilon^2 + 1$ pro $-1 \leq \varepsilon \leq 1$
 $= 2 \cdot \left(\frac{1+\varepsilon}{2}\right)^2$ pro $\varepsilon > 1$

je po částech kvadratická, spojitá, diferencovatelná ($\exists \frac{\partial \varphi(\varepsilon)}{\partial \varepsilon}$), dvakrát diferencovatelná kromě $\varepsilon = \pm 1$.

příklad $\min \varepsilon x$
s.t. $x \geq -1$

Řešení

$$x^*(\varepsilon) = -1 \quad \text{pro } \varepsilon > 0$$

$$= [-1, \infty) \quad \text{pro } \varepsilon = 0$$

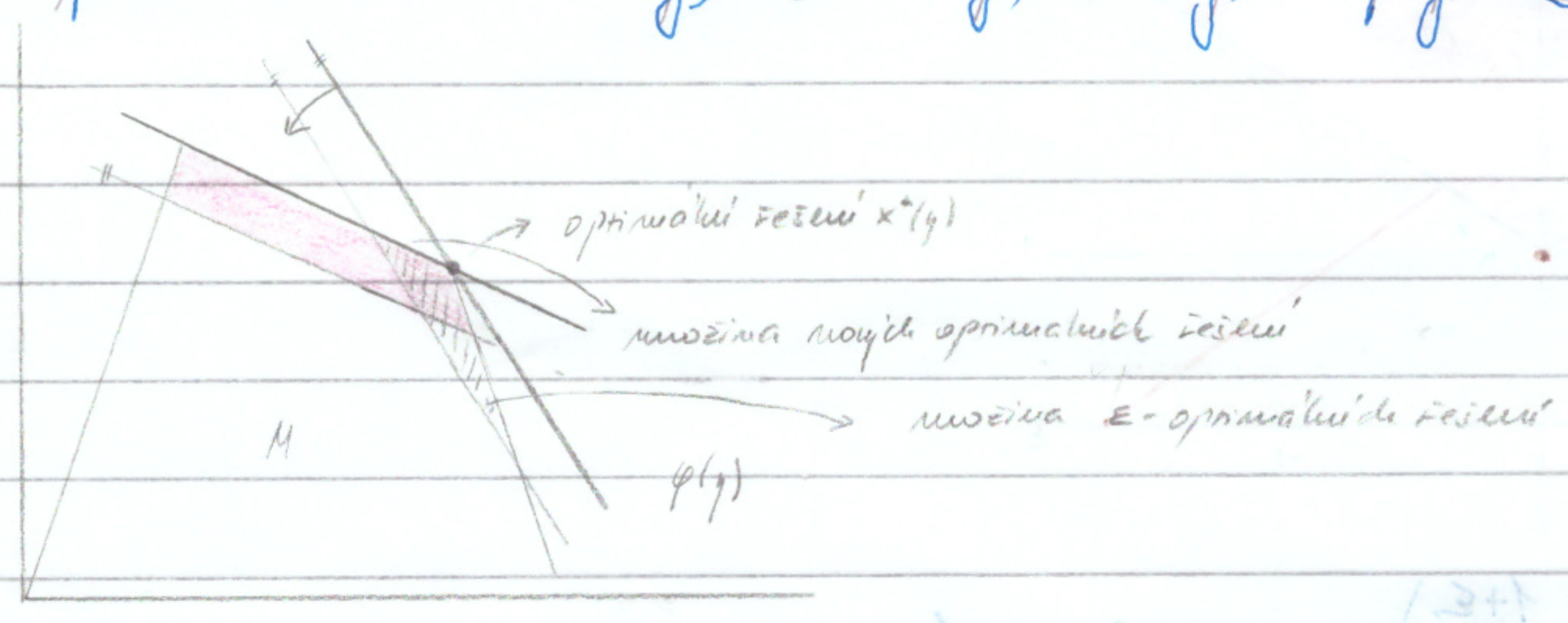
$$= \emptyset \quad \text{pro } \varepsilon < 0$$

Závěr

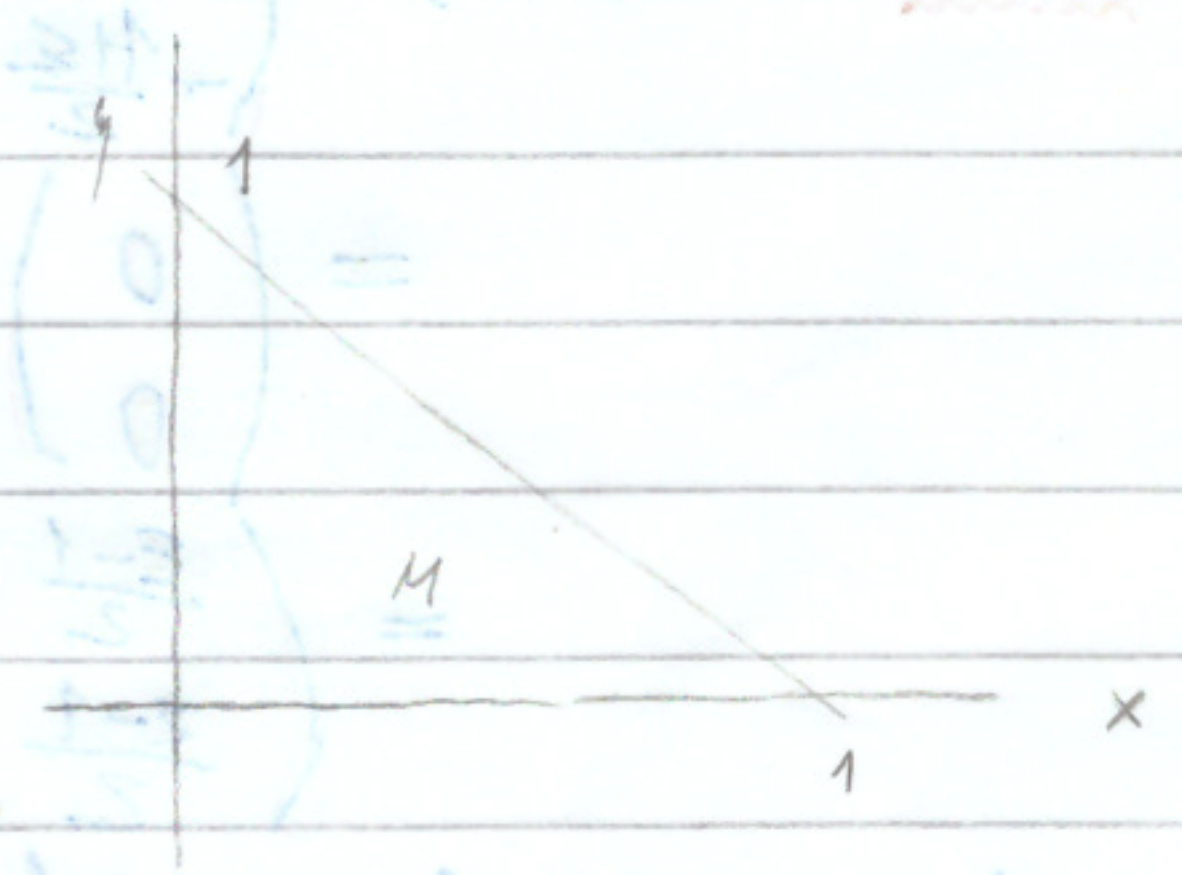
- 1. $I_0 = [0, \infty)$
- 2. $\varphi(\varepsilon)$ je po částech ~~lineární, konvexní na intervalu $(-\infty, 0]$~~ $(0, \infty)$
 $\varphi(\varepsilon) = -\varepsilon$ na intervalu $(0, \infty)$ a $\varphi(0) = 0$
- 3. $x^*(\varepsilon)$ nejsou vždy jednobodové
 \Rightarrow NESTABILITA OPT. ŘEŠENÍ

RADEJI

⇒ ϵ -optimalní řešení: $X_\epsilon^*(y) = \{x \in M(y) : f(x,y) \leq \varphi(y) + \epsilon\}$ → "režerva"



příklad: max $\alpha x + \beta y$
 s. d. $x + y \leq 1$
 $x \geq 0, y \geq 0$



1, $\alpha = \beta = 1 \Rightarrow (x^*, y^*) \in \{(x, y) : x + y = 1, x, y \geq 0\}$
 $\varphi(\alpha, \beta) = 1$

2, $\alpha = 0,9, \beta = 1,1 \Rightarrow (x^*, y^*) = (0, 1), \varphi(\alpha, \beta) = 1,1$

3, $\alpha = 1,1, \beta = 0,9 \Rightarrow (x^*, y^*) = (1, 0), \varphi(\alpha, \beta) = 1,1$

příklad: min $3x_1 + x_2 + x_3 + 3x_4$
 s. t. $x_1 + \frac{4}{3}x_2 + 2x_3 = \frac{3}{2}$
 $x_2 + 3x_3 = \frac{3}{2}$
 $x_1 + x_2 + x_3 + x_4 = 1$
 $x_1, x_2, x_3, x_4 \geq 0$

optimalní báze $L = \{2, 3, 4\}$

jednoznačné řešení $x^* = \{0, \frac{3}{4}, \frac{1}{4}, 0\}$, $\varphi = 1 \Rightarrow$ degenerované řešení

$\frac{3}{4}$ v prvním směru nahradíme $\frac{4}{3} - \epsilon, \epsilon > 0 \Rightarrow x^* = (\frac{1}{2}, 0, \frac{1}{2}, 0), \varphi(\epsilon) = 2$

Důvod: problém není regulární, je degenerovaný a duální úloha má nekonečně mnoho možných optimálních řešení: $y_1^* = 1 - y_3^*$; $y_2^* = -\frac{1}{3} + \frac{1}{3}y_3^*$; $y_3^* \leq 3$

Goldfarb, Tucker, cca 1970

úloha min $c^T x, \text{ s.t. } Ax = b, x \geq 0$

Věta 8: () Necht' množina optimálních řešení primární úlohy M^* i duální úlohy N^* jsou neprázdné a souhlasí po $A = A_0, b = b_0, c = c_0$, pak pro libovolný směr $(\Delta_1, \Delta_2, \Delta_3)$ existuje $\epsilon > 0$ a perturbovaný problém min $\{(c_0 + \Delta c_1)^T x : (A_0 + \Delta A_1)x = (b_0 + \Delta b_1), x \geq 0\}$ má optimální řešení pro všechna Δ z nějakého proužku okolo 0.