

Optimalizace

9. Úvod do lineárního programování

Tomáš Werner, Tomáš Kroupa

2. prosince 2025

FEL ČVUT

- **Lineární nerovnice** s n proměnnými má jeden z těchto tvarů:

$$a_1x_1 + \cdots + a_nx_n \geq b \quad \text{neboli} \quad \mathbf{a}^T \mathbf{x} \geq b$$

$$a_1x_1 + \cdots + a_nx_n \leq b \quad \text{neboli} \quad \mathbf{a}^T \mathbf{x} \leq b$$

- Nerovnice $\mathbf{a}^T \mathbf{x} \leq b$ je ekvivalentní nerovnici $-\mathbf{a}^T \mathbf{x} \geq -b$, tedy stačí jen nerovnice s $\geq$.

- **Lineární nerovnice** s n proměnnými má jeden z těchto tvarů:

$$a_1x_1 + \cdots + a_nx_n \geq b \quad \text{neboli} \quad \mathbf{a}^T \mathbf{x} \geq b$$

$$a_1x_1 + \cdots + a_nx_n \leq b \quad \text{neboli} \quad \mathbf{a}^T \mathbf{x} \leq b$$

- Nerovnice $\mathbf{a}^T \mathbf{x} \leq b$ je ekvivalentní nerovnici $-\mathbf{a}^T \mathbf{x} \geq -b$, tedy stačí jen nerovnice s $\geq$.

- Soustava m lineárních nerovnic:

$$a_{11}x_1 + \cdots + a_{1n}x_n \geq b_1$$

$$\vdots \quad \quad \quad \vdots$$

$$a_{m1}x_1 + \cdots + a_{mn}x_n \geq b_m$$

neboli $\mathbf{Ax} \geq \mathbf{b}$ (nerovnost je po složkách).

Příklad pro jednu proměnnou ($n = 1$):

$$2x \leq 1$$

$$x \geq -3$$

Snadné: množina řešení je průnik intervalů $(-\infty, \frac{1}{2}] \cap [-3, +\infty) = [-3, \frac{1}{2}]$

Příklad pro jednu proměnnou ($n = 1$):

$$2x \leq 1$$

$$x \geq -3$$

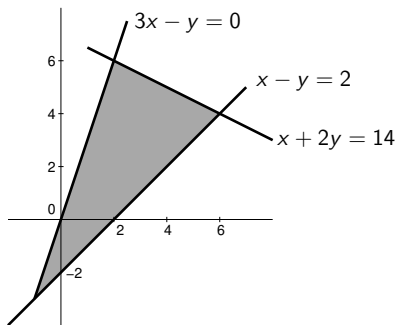
Snadné: množina řešení je průnik intervalů $(-\infty, \frac{1}{2}] \cap [-3, +\infty) = [-3, \frac{1}{2}]$

Příklad pro dvě proměnné ($n = 2$):

$$x + 2y \leq 14$$

$$3x - y \geq 0$$

$$x - y \leq 2$$



Množina řešení je průnik polorovin.

Úloha lineárního programování (LP)

Lineární program (LP) (neboli úloha **lineární optimalizace**) je minimalizace nebo maximalizace lineární funkce za podmínek lineárních nerovnic a rovnic.

- **Lineární funkce** je $c_1x_1 + \dots + c_nx_n$ neboli $\mathbf{c}^T \mathbf{x}$

Úloha lineárního programování (LP)

Lineární program (LP) (neboli úloha **lineární optimalizace**) je minimalizace nebo maximalizace lineární funkce za podmínek lineárních nerovnic a rovnic.

- **Lineární funkce** je $c_1x_1 + \dots + c_nx_n$ neboli $\mathbf{c}^T \mathbf{x}$

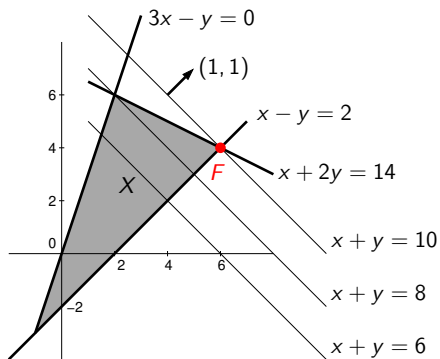
Obecná úloha spojitě optimalizace

$$\min \{ f(\mathbf{x}) \mid \mathbf{g}(\mathbf{x}) \leq \mathbf{0}, \mathbf{h}(\mathbf{x}) = \mathbf{0}, \mathbf{x} \in \mathbb{R}^n \}$$

je LP, právě když funkce f je lineární a zobrazení $\mathbf{g}$ a $\mathbf{h}$ jsou afinní.

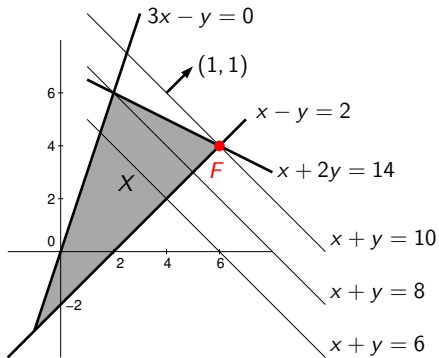
Příklad

$$\begin{array}{ll}\max & x + y \\ \text{za podm.} & x + 2y \leq 14 \\ & 3x - y \geq 0 \\ & x - y \leq 2\end{array}$$

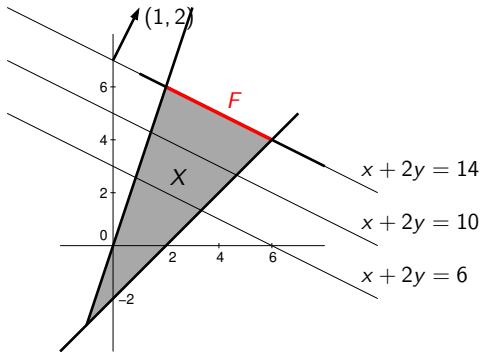


Příklad

$$\begin{array}{ll}\max & x + y \\ \text{za podm.} & x + 2y \leq 14 \\ & 3x - y \geq 0 \\ & x - y \leq 2\end{array}$$



$$\begin{array}{ll}\max & x + 2y \\ \text{za podm.} & x + 2y \leq 14 \\ & 3x - y \geq 0 \\ & x - y \leq 2\end{array}$$



Tvrzení

Pro každou úlohu LP mohou nastat jen tři případy:

- úloha má (alespoň jedno) optimální řešení (tedy účelová funkce je na množině přípustných řešení zdola/shora omezená),
- úloha je **nepřípustná** (množina přípustných řešení je prázdná),
- úloha je **neomezená** (účelová funkce je na množině přípustných řešení zdola/shora neomezená, tedy na ní nemá minimum/maximum).

Důkaz (zatím) vynecháme.

Pro obecné (nelineární) úlohy spojitě optimalizace je ještě čtvrtá možnost:

- účelová funkce je na množině přípustných řešení zdola/shora omezená, ale minimum/maximum na ní nemá.

Opt. úlohy jsou **ekvivalentní**, když

- mají stejnou opt. hodnotu a
- opt. argument jedné lze 'snadno' získat z opt. argumentu druhé.

Ekvivalentní úpravy lineárních programů

Opt. úlohy jsou **ekvivalentní**, když

- mají stejnou opt. hodnotu a
- opt. argument jedné lze 'snadno' získat z opt. argumentu druhé.

Snadná pozorování:

- Maximalizaci $\mathbf{c}^T \mathbf{x}$ lze nahradit minimalizací $-\mathbf{c}^T \mathbf{x}$.
- Rovnici $\mathbf{a}^T \mathbf{x} = b$ lze nahradit dvěma nerovnicemi $\mathbf{a}^T \mathbf{x} \leq b$, $\mathbf{a}^T \mathbf{x} \geq b$.
- Nerovnici $\mathbf{a}^T \mathbf{x} \leq b$ lze nahradit nerovnicí $-\mathbf{a}^T \mathbf{x} \geq -b$.

Ekvivalentní úpravy lineárních programů

Opt. úlohy jsou **ekvivalentní**, když

- mají stejnou opt. hodnotu a
- opt. argument jedné lze 'snadno' získat z opt. argumentu druhé.

Snadná pozorování:

- Maximalizaci $\mathbf{c}^T \mathbf{x}$ lze nahradit minimalizací $-\mathbf{c}^T \mathbf{x}$.
- Rovnici $\mathbf{a}^T \mathbf{x} = b$ lze nahradit dvěma nerovnicemi $\mathbf{a}^T \mathbf{x} \leq b$, $\mathbf{a}^T \mathbf{x} \geq b$.
- Nerovnici $\mathbf{a}^T \mathbf{x} \leq b$ lze nahradit nerovnicí $-\mathbf{a}^T \mathbf{x} \geq -b$.

Každou úlohu LP lze tedy vždy převést na tvar

$$\begin{aligned} \min \quad & c_1 x_1 + \cdots + c_n x_n \\ \text{za podmíněk} \quad & a_{i1} x_1 + \cdots + a_{in} x_n \geq b_i, \quad i = 1, \dots, m \end{aligned}$$

neboli

$$\min \{ \mathbf{c}^T \mathbf{x} \mid \mathbf{Ax} \geq \mathbf{b}, \mathbf{x} \in \mathbb{R}^n \}$$

Ekvivalentní úprava na rovnicový tvar

Každou úlohu LP lze vždy převést do **rovnicového tvaru**

$$\min\{ \mathbf{c}^T \mathbf{x} \mid \mathbf{Ax} = \mathbf{b}, \mathbf{x} \geq \mathbf{0} \}$$

Ekvivalentní úprava na rovnicový tvar

Každou úlohu LP lze vždy převést do **rovnicového tvaru**

$$\min\{\mathbf{c}^T \mathbf{x} \mid \mathbf{Ax} = \mathbf{b}, \mathbf{x} \geq \mathbf{0}\}$$

- Nerovnice $\mathbf{a}^T \mathbf{x} \geq b$ nahradíme $\mathbf{a}^T \mathbf{x} - u = b$ kde $u \geq 0$ je **slacková proměnná**.

Ekvivalentní úprava na rovnicový tvar

Každou úlohu LP lze vždy převést do **rovnicového tvaru**

$$\min\{\mathbf{c}^T \mathbf{x} \mid \mathbf{Ax} = \mathbf{b}, \mathbf{x} \geq \mathbf{0}\}$$

- Nerovnice $\mathbf{a}^T \mathbf{x} \geq b$ nahradíme $\mathbf{a}^T \mathbf{x} - u = b$ kde $u \geq 0$ je **slacková proměnná**.
- Proměnné $x \in \mathbb{R}$ nahradíme $x = x_+ - x_-$ kde $x_+ \geq 0$ a $x_- \geq 0$.

Ekvivalentní úprava na rovnicový tvar

Každou úlohu LP lze vždy převést do **rovnicového tvaru**

$$\min\{\mathbf{c}^T \mathbf{x} \mid \mathbf{Ax} = \mathbf{b}, \mathbf{x} \geq \mathbf{0}\}$$

- Nerovnice $\mathbf{a}^T \mathbf{x} \geq b$ nahradíme $\mathbf{a}^T \mathbf{x} - u = b$ kde $u \geq 0$ je **slacková proměnná**.
- Proměnné $x \in \mathbb{R}$ nahradíme $x = x_+ - x_-$ kde $x_+ \geq 0$ a $x_- \geq 0$.

Příklad: V úloze

$$\begin{array}{ll} \max & x + y \\ \text{za podm.} & x + 2y \leq 14 \\ & 3x - y \geq 0 \\ & x - y \leq 2 \end{array}$$

Ekvivalentní úprava na rovnicový tvar

Každou úlohu LP lze vždy převést do **rovnicového tvaru**

$$\min\{\mathbf{c}^T \mathbf{x} \mid \mathbf{Ax} = \mathbf{b}, \mathbf{x} \geq \mathbf{0}\}$$

- Nerovnice $\mathbf{a}^T \mathbf{x} \geq b$ nahradíme $\mathbf{a}^T \mathbf{x} - u = b$ kde $u \geq 0$ je **slacková proměnná**.
- Proměnné $x \in \mathbb{R}$ nahradíme $x = x_+ - x_-$ kde $x_+ \geq 0$ a $x_- \geq 0$.

Příklad: V úloze

$$\begin{array}{ll}\max & x + y \\ \text{za podm.} & x + 2y \leq 14 \\ & 3x - y \geq 0 \\ & x - y \leq 2\end{array}$$

přidáme slacky a z max uděláme min:

$$\begin{array}{ll}\min & -x - y \\ \text{za podmínek} & x + 2y + u = 14 \\ & 3x - y - v = 0 \\ & x - y + w = 2 \\ & u, v, w \geq 0\end{array}$$

Ekvivalentní úprava na rovnicový tvar

Každou úlohu LP lze vždy převést do **rovnicového tvaru**

$$\min\{\mathbf{c}^T \mathbf{x} \mid \mathbf{Ax} = \mathbf{b}, \mathbf{x} \geq \mathbf{0}\}$$

- Nerovnice $\mathbf{a}^T \mathbf{x} \geq b$ nahradíme $\mathbf{a}^T \mathbf{x} - u = b$ kde $u \geq 0$ je **slacková proměnná**.
- Proměnné $x \in \mathbb{R}$ nahradíme $x = x_+ - x_-$ kde $x_+ \geq 0$ a $x_- \geq 0$.

Příklad: V úloze

$$\begin{array}{ll}\max & x + y \\ \text{za podm.} & x + 2y \leq 14 \\ & 3x - y \geq 0 \\ & x - y \leq 2\end{array}$$

přidáme slacks a z max uděláme min:

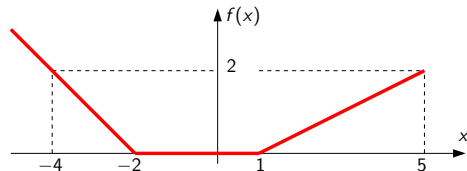
$$\begin{array}{ll}\min & -x - y \\ \text{za podmínek} & x + 2y + u = 14 \\ & 3x - y - v = 0 \\ & x - y + w = 2 \\ & u, v, w \geq 0\end{array}$$

Pak rozdělíme neomezené proměnné:

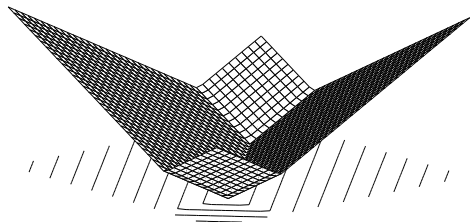
$$\begin{array}{ll}\min & -x_+ + x_- - y_+ + y_- \\ \text{za podmínek} & x_+ - x_- + 2y_+ - 2y_- + u = 14 \\ & 3x_+ - 3x_- - y_+ + y_- - v = 0 \\ & x_+ - x_- - y_+ + y_- + w = 2 \\ & x_+, x_-, y_+, y_-, u, v, w \geq 0\end{array}$$

Minimalizace maxima afinních funkcí

Nechť $f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ je maximum afinních funkcí: $f(\mathbf{x}) = \max_{i=1}^k (\mathbf{c}_i^T \mathbf{x} + d_i)$



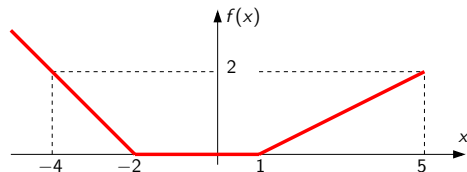
$$f(x) = \max\{-x - 2, 0, \tfrac{1}{2}(x - 1)\}$$



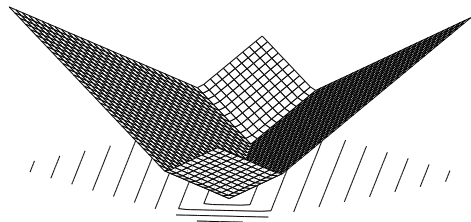
$$f(x_1, x_2) = \tfrac{1}{2} \max\{x_1 + x_2 - 1, -x_1 + x_2, x_1 - x_2, -x_1 - x_2 - 1\}$$

Minimalizace maxima afiních funkcí

Nechť $f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ je maximum afinních funkcí: $f(\mathbf{x}) = \max_{i=1}^k (\mathbf{c}_i^T \mathbf{x} + d_i)$



$$f(x) = \max\{-x - 2, 0, \tfrac{1}{2}(x - 1)\}$$



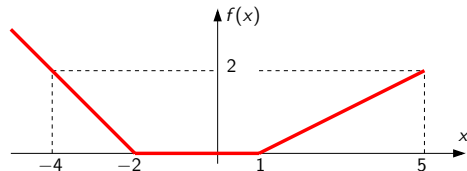
$$f(x_1, x_2) = \tfrac{1}{2} \max\{x_1 + x_2 - 1, -x_1 + x_2, x_1 - x_2, -x_1 - x_2 - 1\}$$

Transformace na úlohu LP ($X \subseteq \mathbb{R}^n$ je množina přípustných řešení):

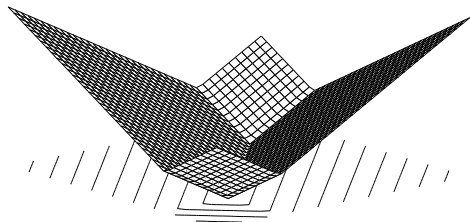
$$\min\{f(\mathbf{x}) \mid \mathbf{x} \in X\}$$

Minimalizace maxima afiních funkcí

Nechť $f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ je maximum afiních funkcí: $f(\mathbf{x}) = \max_{i=1}^k (\mathbf{c}_i^T \mathbf{x} + d_i)$



$$f(x) = \max\{-x-2, 0, \tfrac{1}{2}(x-1)\}$$



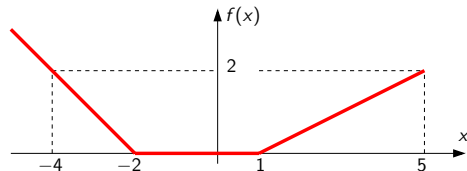
$$f(x_1, x_2) = \tfrac{1}{2} \max\{x_1 + x_2 - 1, -x_1 + x_2, x_1 - x_2, -x_1 - x_2 - 1\}$$

Transformace na úlohu LP ($X \subseteq \mathbb{R}^n$ je množina přípustných řešení):

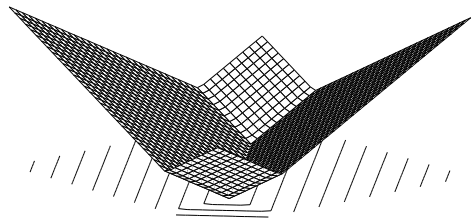
$$\min\{f(\mathbf{x}) \mid \mathbf{x} \in X\} = \min\{y \mid \mathbf{x} \in X, y \in \mathbb{R}, f(\mathbf{x}) = y\}$$

Minimalizace maxima afiních funkcí

Nechť $f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ je maximum afiních funkcí: $f(\mathbf{x}) = \max_{i=1}^k (\mathbf{c}_i^T \mathbf{x} + d_i)$



$$f(x) = \max\{-x - 2, 0, \tfrac{1}{2}(x - 1)\}$$



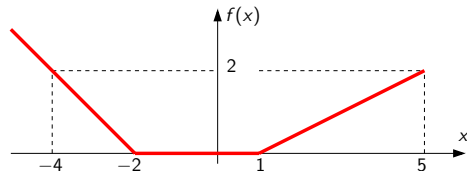
$$f(x_1, x_2) = \tfrac{1}{2} \max\{x_1 + x_2 - 1, -x_1 + x_2, x_1 - x_2, -x_1 - x_2 - 1\}$$

Transformace na úlohu LP ($X \subseteq \mathbb{R}^n$ je množina přípustných řešení):

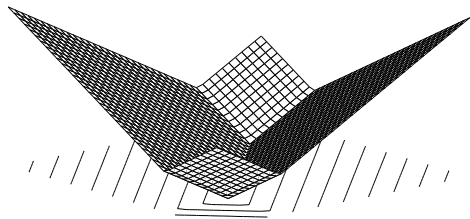
$$\begin{aligned} \min\{f(\mathbf{x}) \mid \mathbf{x} \in X\} &= \min\{y \mid \mathbf{x} \in X, y \in \mathbb{R}, f(\mathbf{x}) = y\} \\ &= \min\{y \mid \mathbf{x} \in X, y \in \mathbb{R}, f(\mathbf{x}) \leq y\} \end{aligned}$$

Minimalizace maxima afiních funkcí

Nechť $f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ je maximum afiních funkcí: $f(\mathbf{x}) = \max_{i=1}^k (\mathbf{c}_i^T \mathbf{x} + d_i)$



$$f(x) = \max\{-x - 2, 0, \tfrac{1}{2}(x - 1)\}$$



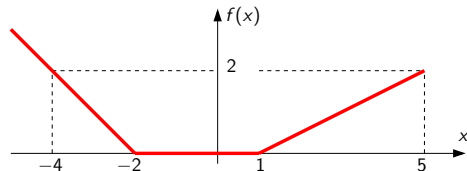
$$f(x_1, x_2) = \tfrac{1}{2} \max\{x_1 + x_2 - 1, -x_1 + x_2, x_1 - x_2, -x_1 - x_2 - 1\}$$

Transformace na úlohu LP ($X \subseteq \mathbb{R}^n$ je množina přípustných řešení):

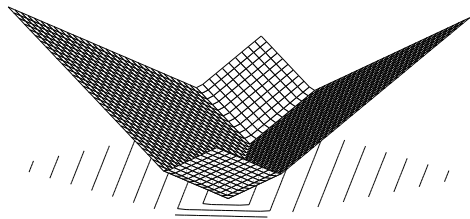
$$\begin{aligned} \min\{f(\mathbf{x}) \mid \mathbf{x} \in X\} &= \min\{y \mid \mathbf{x} \in X, y \in \mathbb{R}, f(\mathbf{x}) = y\} \\ &= \min\{y \mid \mathbf{x} \in X, y \in \mathbb{R}, f(\mathbf{x}) \leq y\} \\ &= \min\{y \mid \mathbf{x} \in X, y \in \mathbb{R}, \max_i (\mathbf{c}_i^T \mathbf{x} + d_i) \leq y\} \end{aligned}$$

Minimalizace maxima afiních funkcí

Nechť $f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ je maximum afinních funkcí: $f(\mathbf{x}) = \max_{i=1}^k (\mathbf{c}_i^T \mathbf{x} + d_i)$



$$f(x) = \max\{-x - 2, 0, \tfrac{1}{2}(x - 1)\}$$



$$f(x_1, x_2) = \tfrac{1}{2} \max\{x_1 + x_2 - 1, -x_1 + x_2, x_1 - x_2, -x_1 - x_2 - 1\}$$

Transformace na úlohu LP ($X \subseteq \mathbb{R}^n$ je množina přípustných řešení):

$$\begin{aligned} \min\{f(\mathbf{x}) \mid \mathbf{x} \in X\} &= \min\{y \mid \mathbf{x} \in X, y \in \mathbb{R}, f(\mathbf{x}) = y\} \\ &= \min\{y \mid \mathbf{x} \in X, y \in \mathbb{R}, f(\mathbf{x}) \leq y\} \\ &= \min\{y \mid \mathbf{x} \in X, y \in \mathbb{R}, \max_i (\mathbf{c}_i^T \mathbf{x} + d_i) \leq y\} \\ &= \min\{y \mid \mathbf{x} \in X, y \in \mathbb{R}, \mathbf{c}_i^T \mathbf{x} + d_i \leq y \forall i\} \end{aligned}$$

Úloha

$$\begin{aligned} & \min \quad \max\{3x_1 + 4x_2 + 1, 2x_1 - 3x_2\} \\ \text{za podm.} \quad & x_1 + 2x_2 \leq 14 \\ & 3x_1 - x_2 \geq 0 \\ & x_1 - x_2 \leq 2 \end{aligned}$$

je ekvivalentní lineárnímu programu

$$\begin{aligned} & \min \quad y \\ \text{za podm.} \quad & 3x_1 + 4x_2 + 1 \leq y \\ & 2x_1 - 3x_2 \leq y \\ & x_1 + 2x_2 \leq 14 \\ & 3x_1 - x_2 \geq 0 \\ & x_1 - x_2 \leq 2 \end{aligned}$$

Úloha

$$\begin{array}{ll}\min & |x_1 + x_2| \\ \text{za podm.} & x_1 + 2x_2 \leq 14 \\ & 3x_1 - x_2 \geq 0 \\ & x_1 - x_2 \leq 2\end{array}$$

Všimneme si, že $|x_1 + x_2| = \max\{-x_1 - x_2, x_1 + x_2\}$.

Dále tedy jako předtím.

Příklady použití LP

Příklad: Pán prodává lupínky a hranolky, které vyrábí z brambor a oleje.

$$\max \quad 120\ell + 76h$$

$$\text{za podmínek} \quad 2\ell + 1.5h \leq 100$$

$$0.4\ell + 0.2h \leq 16$$

$$\ell, h \geq 0$$

Optimální řešení: $\ell = 20$ kg lupínků a $h = 40$ kg hranolků.

Optimální výrobní program

Příklad: Pán prodává lupínky a hranolky, které vyrábí z brambor a oleje.

$$\begin{aligned} \max \quad & 120\ell + 76h \\ \text{za podmínek} \quad & 2\ell + 1.5h \leq 100 \\ & 0.4\ell + 0.2h \leq 16 \\ & \ell, h \geq 0 \end{aligned}$$

Optimální řešení: $\ell = 20$ kg lupínků a $h = 40$ kg hranolků.

Obecná formulace: Maximalizuj celkový zisk $\mathbf{c}^T \mathbf{x}$ za podmínek $\mathbf{Ax} \leq \mathbf{b}$ a $\mathbf{x} \geq \mathbf{0}$, kde

- a_{ij} = množství suroviny druhu i potřebné na výrobu výrobku druhu j
- b_i = množství suroviny druhu i , které máme k dispozici
- c_j = zisk z vyrobení jednoho výrobku druhu j
- x_j = počet vyrobených výrobků druhu j

Směšovací (výživová) úloha (Diet Problem)

Příklad: Nejlevnější dovolené složení zeleninového salátu

	<i>mrkev</i>	<i>zelí</i>	<i>okurka</i>	požadavek
vitamín A [mg/kg]	35	0.5	0.28	0.5 mg
vitamín C [mg/kg]	60	300	80	15 mg
vláknina [g/kg]	30	20	10	4 g
cena [Kč/kg]	26	22	60	

Směšovací (výživová) úloha (Diet Problem)

Příklad: Nejlevnější dovolené složení zeleninového salátu

	<i>mrkev</i>	<i>zelí</i>	<i>okurka</i>	požadavek
vitamín A [mg/kg]	35	0.5	0.28	0.5 mg
vitamín C [mg/kg]	60	300	80	15 mg
vláknina [g/kg]	30	20	10	4 g
cena [Kč/kg]	26	22	60	

$$\begin{array}{ll} \min & 26x_1 + 22x_2 + 60x_3 \\ \text{za podm.} & 35x_1 + 0.5x_2 + 0.28x_3 \geq 0.5 \\ & 60x_1 + 300x_2 + 80x_3 \geq 15 \\ & 30x_1 + 20x_2 + 10x_3 \geq 4 \\ & x_1, x_2, x_3 \geq 0 \end{array}$$

Optimální řešení: $x_1 \doteq 0.12$, $x_2 \doteq 0.03$, $x_3 = 0$ za cenu 3.59 Kč.

Směšovací (výživová) úloha (Diet Problem)

Příklad: Nejlevnější dovolené složení zeleninového salátu

	<i>mrkev</i>	<i>zelí</i>	<i>okurka</i>	požadavek
vitamín A [mg/kg]	35	0.5	0.28	0.5 mg
vitamín C [mg/kg]	60	300	80	15 mg
vláknina [g/kg]	30	20	10	4 g
cena [Kč/kg]	26	22	60	

$$\begin{array}{ll} \min & 26x_1 + 22x_2 + 60x_3 \\ \text{za podm.} & 35x_1 + 0.5x_2 + 0.28x_3 \geq 0.5 \\ & 60x_1 + 300x_2 + 80x_3 \geq 15 \\ & 30x_1 + 20x_2 + 10x_3 \geq 4 \\ & x_1, x_2, x_3 \geq 0 \end{array}$$

Optimální řešení: $x_1 \doteq 0.12$, $x_2 \doteq 0.03$, $x_3 = 0$ za cenu 3.59 Kč.

Obecná formulace: Minimalizuj celkovou cenu $\mathbf{c}^T \mathbf{x}$ surovin za podmínek $\mathbf{Ax} \geq \mathbf{b}$ a $\mathbf{x} \geq \mathbf{0}$, kde

- a_{ij} = množství látky druhu i obsažené v jednotkovém množství suroviny druhu j
- b_i = nejmenší požadované množství látky druhu i v konečném produktu
- c_j = jednotková cena suroviny druhu j
- x_j = množství suroviny druhu j

Dopravní úloha (Transportation Problem)

Máme m skladů a n spotřebitelů. Rozvez co nejlevněji zboží ze skladů ke spotřebitelům.

- a_i = množství ve skladě i
- b_j = množství zboží požadované spotřebitelem j
- c_{ij} = cena dopravy jednotky zboží ze skladu i ke spotřebiteli j
- x_{ij} = množství zboží vezené ze skladu i ke spotřebiteli j

Dopravní úloha (Transportation Problem)

Máme m skladů a n spotřebitelů. Rozvez co nejlevněji zboží ze skladů ke spotřebitelům.

- a_i = množství ve skladě i
- b_j = množství zboží požadované spotřebitelem j
- c_{ij} = cena dopravy jednotky zboží ze skladu i ke spotřebiteli j
- x_{ij} = množství zboží vezené ze skladu i ke spotřebiteli j

$$\min \sum_{i=1}^m \sum_{j=1}^n c_{ij} x_{ij}$$

$$\text{za podm. } \sum_{j=1}^n x_{ij} = a_i, \quad i = 1, \dots, m$$

$$\sum_{i=1}^m x_{ij} = b_j, \quad j = 1, \dots, n$$

$$x_{ij} \geq 0, \quad i = 1, \dots, m, j = 1, \dots, n$$

Dopravní úloha (Transportation Problem)

Máme m skladů a n spotřebitelů. Rozvez co nejlevněji zboží ze skladů ke spotřebitelům.

- a_i = množství ve skladě i
- b_j = množství zboží požadované spotřebitelem j
- c_{ij} = cena dopravy jednotky zboží ze skladu i ke spotřebiteli j
- x_{ij} = množství zboží vezené ze skladu i ke spotřebiteli j

$$\begin{aligned} \min \quad & \sum_{i=1}^m \sum_{j=1}^n c_{ij} x_{ij} \\ \text{za podm.} \quad & \sum_{j=1}^n x_{ij} = a_i, \quad i = 1, \dots, m \\ & \sum_{i=1}^m x_{ij} = b_j, \quad j = 1, \dots, n \\ & x_{ij} \geq 0, \quad i = 1, \dots, m, j = 1, \dots, n \end{aligned}$$

Část **Transportation Theory**, zajímavé mat. disciplíny s bohatou historií (viz Wikipedia).

Použití LP na přibližné řešení přeurčených lineárních soustav

Definice

Funkce $\|\cdot\|: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ je (vektorová) **norma**, pokud platí:

- $\|\mathbf{x}\| = 0 \implies \mathbf{x} = \mathbf{0}$
- $\|\alpha\mathbf{x}\| = |\alpha|\|\mathbf{x}\|$ pro každé $\alpha \in \mathbb{R}$ a $\mathbf{x} \in \mathbb{R}^n$
- $\|\mathbf{x} + \mathbf{y}\| \leq \|\mathbf{x}\| + \|\mathbf{y}\|$ pro každé $\mathbf{x}, \mathbf{y} \in \mathbb{R}^n$

Z axiomů plyne $\|\mathbf{0}\| = 0$ a $\|\mathbf{x}\| \geq 0$ pro každé $\mathbf{x}$.

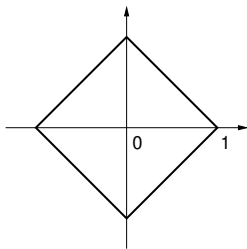
$$\|\mathbf{x}\|_p = (|x_1|^p + \cdots + |x_n|^p)^{1/p} \quad (p \geq 1)$$

- $\|\mathbf{x}\|_1 = |x_1| + \cdots + |x_n|$ ('manhattanská' norma)
- $\|\mathbf{x}\|_2 = (x_1^2 + \cdots + x_n^2)^{1/2}$ (eukleidovská norma)
- $\|\mathbf{x}\|_\infty = \max\{|x_1|, \dots, |x_n|\}$ (max-norma, Čebyševova norma)

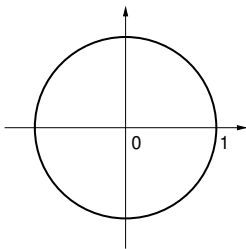
$$\|\mathbf{x}\|_p = (|x_1|^p + \dots + |x_n|^p)^{1/p} \quad (p \geq 1)$$

- $\|\mathbf{x}\|_1 = |x_1| + \dots + |x_n|$ ('manhattanská' norma)
- $\|\mathbf{x}\|_2 = (x_1^2 + \dots + x_n^2)^{1/2}$ (eukleidovská norma)
- $\|\mathbf{x}\|_\infty = \max\{|x_1|, \dots, |x_n|\}$ (max-norma, Čebyševova norma)

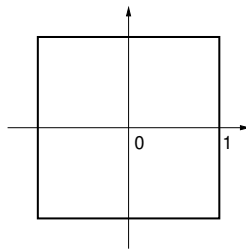
Jednotkové sféry:



$$\|\mathbf{x}\|_1 = 1$$



$$\|\mathbf{x}\|_2 = 1$$

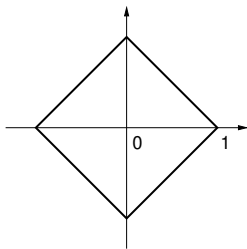


$$\|\mathbf{x}\|_\infty = 1$$

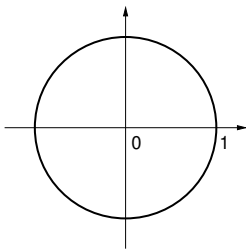
$$\|\mathbf{x}\|_p = (|x_1|^p + \dots + |x_n|^p)^{1/p} \quad (p \geq 1)$$

- $\|\mathbf{x}\|_1 = |x_1| + \dots + |x_n|$ ('manhattanská' norma)
- $\|\mathbf{x}\|_2 = (x_1^2 + \dots + x_n^2)^{1/2}$ (eukleidovská norma)
- $\|\mathbf{x}\|_\infty = \max\{|x_1|, \dots, |x_n|\}$ (max-norma, Čebyševova norma)

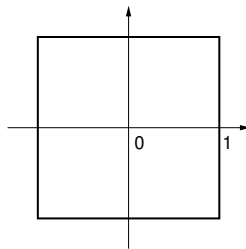
Jednotkové sféry:



$$\|\mathbf{x}\|_1 = 1$$



$$\|\mathbf{x}\|_2 = 1$$



$$\|\mathbf{x}\|_\infty = 1$$

Příklad vektorové normy, která není p -norma: $\|\mathbf{Ax}\|$ kde $\|\cdot\|$ je norma a $\mathbf{A}$ má l.n. sloupce

Přibližné řešení přeúřčené lineární soustavy v ∞ -normě a 1-normě

Minimalizuj funkci $f(\mathbf{x}) = \|\mathbf{Ax} - \mathbf{b}\|_p$

Přibližné řešení přeúřčené lineární soustavy v ∞ -normě a 1-normě

Minimalizuj funkci $f(\mathbf{x}) = \|\mathbf{Ax} - \mathbf{b}\|_p$

- $p = 2$: $f(\mathbf{x}) = \|\mathbf{Ax} - \mathbf{b}\|_2 = \sqrt{\sum_{i=1}^m (\mathbf{a}_i^T \mathbf{x} - b_i)^2}$ (to dobře známe)

Přibližné řešení přeúřčené lineární soustavy v ∞ -normě a 1-normě

Minimalizuj funkci $f(\mathbf{x}) = \|\mathbf{Ax} - \mathbf{b}\|_p$

- $p = 2$: $f(\mathbf{x}) = \|\mathbf{Ax} - \mathbf{b}\|_2 = \sqrt{\sum_{i=1}^m (\mathbf{a}_i^T \mathbf{x} - b_i)^2}$ (to dobře známe)
- $p = \infty$: $f(\mathbf{x}) = \|\mathbf{Ax} - \mathbf{b}\|_\infty = \max_{i=1}^m |\mathbf{a}_i^T \mathbf{x} - b_i|$

Přibližné řešení přeürčené lineární soustavy v ∞ -normě a 1-normě

Minimalizuj funkci $f(\mathbf{x}) = \|\mathbf{Ax} - \mathbf{b}\|_p$

- $p = 2$: $f(\mathbf{x}) = \|\mathbf{Ax} - \mathbf{b}\|_2 = \sqrt{\sum_{i=1}^m (\mathbf{a}_i^T \mathbf{x} - b_i)^2}$ (to dobře známe)

- $p = \infty$: $f(\mathbf{x}) = \|\mathbf{Ax} - \mathbf{b}\|_\infty = \max_{i=1}^m |\mathbf{a}_i^T \mathbf{x} - b_i|$

Úlohu lze převést na LP:

$$\min y \quad \text{za podmínék} \quad -y \leq \mathbf{a}_i^T \mathbf{x} - b_i \leq y \quad \forall i = 1, \dots, m$$

Přibližné řešení přeürčené lineární soustavy v ∞ -normě a 1-normě

Minimalizuj funkci $f(\mathbf{x}) = \|\mathbf{Ax} - \mathbf{b}\|_p$

- $p = 2$: $f(\mathbf{x}) = \|\mathbf{Ax} - \mathbf{b}\|_2 = \sqrt{\sum_{i=1}^m (\mathbf{a}_i^T \mathbf{x} - b_i)^2}$ (to dobře známe)

- $p = \infty$: $f(\mathbf{x}) = \|\mathbf{Ax} - \mathbf{b}\|_\infty = \max_{i=1}^m |\mathbf{a}_i^T \mathbf{x} - b_i|$

Úlohu lze převést na LP:

$$\min y \quad \text{za podmínek} \quad -y \leq \mathbf{a}_i^T \mathbf{x} - b_i \leq y \quad \forall i = 1, \dots, m$$

neboli

$$\min \{ y \mid \mathbf{x} \in \mathbb{R}^n, y \in \mathbb{R}, -y\mathbf{1} \leq \mathbf{Ax} - \mathbf{b} \leq y\mathbf{1} \}$$

Přibližné řešení přeúčrčené lineární soustavy v ∞ -normě a 1-normě

Minimalizuj funkci $f(\mathbf{x}) = \|\mathbf{Ax} - \mathbf{b}\|_p$

- $p = 2$: $f(\mathbf{x}) = \|\mathbf{Ax} - \mathbf{b}\|_2 = \sqrt{\sum_{i=1}^m (\mathbf{a}_i^T \mathbf{x} - b_i)^2}$ (to dobře známe)

- $p = \infty$: $f(\mathbf{x}) = \|\mathbf{Ax} - \mathbf{b}\|_\infty = \max_{i=1}^m |\mathbf{a}_i^T \mathbf{x} - b_i|$

Úlohu lze převést na LP:

$$\min y \quad \text{za podmíněk} \quad -y \leq \mathbf{a}_i^T \mathbf{x} - b_i \leq y \quad \forall i = 1, \dots, m$$

neboli

$$\min \{ y \mid \mathbf{x} \in \mathbb{R}^n, y \in \mathbb{R}, -y\mathbf{1} \leq \mathbf{Ax} - \mathbf{b} \leq y\mathbf{1} \}$$

- $p = 1$: $f(\mathbf{x}) = \|\mathbf{Ax} - \mathbf{b}\|_1 = \sum_{i=1}^m |\mathbf{a}_i^T \mathbf{x} - b_i|$

Úlohu lze převést na LP

$$\min \sum_i y_i \quad \text{za podmíněk} \quad -y_i \leq \mathbf{a}_i^T \mathbf{x} - b_i \leq y_i \quad \forall i = 1, \dots, m$$

Přibližné řešení přeúčrčené lineární soustavy v ∞ -normě a 1-normě

Minimalizuj funkci $f(\mathbf{x}) = \|\mathbf{Ax} - \mathbf{b}\|_p$

- $p = 2$: $f(\mathbf{x}) = \|\mathbf{Ax} - \mathbf{b}\|_2 = \sqrt{\sum_{i=1}^m (\mathbf{a}_i^T \mathbf{x} - b_i)^2}$ (to dobře známe)

- $p = \infty$: $f(\mathbf{x}) = \|\mathbf{Ax} - \mathbf{b}\|_\infty = \max_{i=1}^m |\mathbf{a}_i^T \mathbf{x} - b_i|$

Úlohu lze převést na LP:

$$\min y \quad \text{za podmíněk} \quad -y \leq \mathbf{a}_i^T \mathbf{x} - b_i \leq y \quad \forall i = 1, \dots, m$$

neboli

$$\min \{ y \mid \mathbf{x} \in \mathbb{R}^n, y \in \mathbb{R}, -y\mathbf{1} \leq \mathbf{Ax} - \mathbf{b} \leq y\mathbf{1} \}$$

- $p = 1$: $f(\mathbf{x}) = \|\mathbf{Ax} - \mathbf{b}\|_1 = \sum_{i=1}^m |\mathbf{a}_i^T \mathbf{x} - b_i|$

Úlohu lze převést na LP

$$\min \sum_i y_i \quad \text{za podmíněk} \quad -y_i \leq \mathbf{a}_i^T \mathbf{x} - b_i \leq y_i \quad \forall i = 1, \dots, m$$

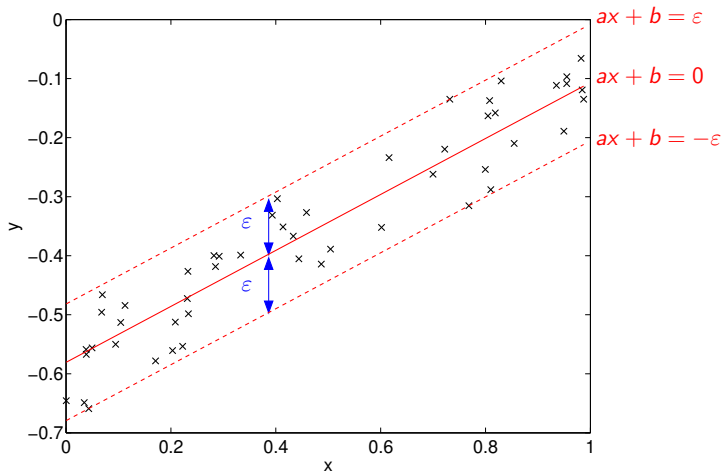
neboli

$$\min \{ \mathbf{1}^T \mathbf{y} \mid \mathbf{x} \in \mathbb{R}^n, \mathbf{y} \in \mathbb{R}^m, -\mathbf{y} \leq \mathbf{Ax} - \mathbf{b} \leq \mathbf{y} \}$$

Příklad řešení v ∞ -normě: Prokládání bodů přímkou

Dány body $(x_1, y_1), \dots, (x_m, y_m) \in \mathbb{R}^2$. Hledáme $\theta = (a, b) \in \mathbb{R}^2$, které minimalizuje

$$\varepsilon(\theta) = \max_{i=1}^m |ax_i + b - y_i| = \|\mathbf{A}\theta - \mathbf{y}\|_\infty$$



Příklad použití: Aproximace funkce polynomem

Aproximuj funkci $\sin x$ na intervalu $[0, \frac{\pi}{2}]$ polynomem 3. stupně

$$f(x, \theta) = \theta_1 + \theta_2 x + \theta_3 x^2 + \theta_4 x^3.$$

Hledáme $\theta \in \mathbb{R}^4$ které **minimalizuje maximální chybu** aproximace

$$\varepsilon(\theta) = \max_{x \in [0, \frac{\pi}{2}]} |f(x, \theta) - \sin x|.$$

Funkci $\varepsilon(\theta)$ neumíme minimalizovat.

Příklad použití: Aproximace funkce polynomem

Aproximuj funkci $\sin x$ na intervalu $[0, \frac{\pi}{2}]$ polynomem 3. stupně

$$f(x, \boldsymbol{\theta}) = \theta_1 + \theta_2 x + \theta_3 x^2 + \theta_4 x^3.$$

Hledáme $\boldsymbol{\theta} \in \mathbb{R}^4$ které **minimalizuje maximální chybu** aproximace

$$\varepsilon(\boldsymbol{\theta}) = \max_{x \in [0, \frac{\pi}{2}]} |f(x, \boldsymbol{\theta}) - \sin x|.$$

Funkci $\varepsilon(\boldsymbol{\theta})$ neumíme minimalizovat.

Diskretizace: nahradíme interval $[0, \frac{\pi}{2}]$ konečnou množinou $\{hi \mid i = 1, \dots, m\}$ kde $h = \frac{\pi}{2m}$.

$$\varepsilon(\boldsymbol{\theta}) \approx \max_{i=1, \dots, m} |f(hi, \boldsymbol{\theta}) - \sin(hi)| = \|\mathbf{A}\boldsymbol{\theta} - \mathbf{b}\|_{\infty}$$

kde $a_{ij} = (hi)^{j-1}$, $b_i = \sin(hi)$.

Příklad řešení v 1-normě: Robustní odhad skaláru z m měření

Hledáme odhad $\hat{x} \in \mathbb{R}$ veličiny z m nepřesných měření $(x_1, \dots, x_m) = \mathbf{x} \in \mathbb{R}^m$.

Příklad řešení v 1-normě: Robustní odhad skaláru z m měření

Hledáme odhad $\hat{x} \in \mathbb{R}$ veličiny z m nepřesných měření $(x_1, \dots, x_m) = \mathbf{x} \in \mathbb{R}^m$.

Hledejme $\hat{x}$ jako argument minima funkce

$$f(x) = \|\mathbf{x} - \mathbf{1}x\|_p = \|(x_1 - x, \dots, x_m - x)\|_p$$

Příklad řešení v 1-normě: Robustní odhad skaláru z m měření

Hledáme odhad $\hat{x} \in \mathbb{R}$ veličiny z m nepřesných měření $(x_1, \dots, x_m) = \mathbf{x} \in \mathbb{R}^m$.

Hledejme $\hat{x}$ jako argument minima funkce

$$f(x) = \|\mathbf{x} - \mathbf{1}x\|_p = \|(x_1 - x, \dots, x_m - x)\|_p$$

- $p = \infty$: $f(x) = \max_{i=1}^m |x_i - x|$, $\hat{x} = \frac{1}{2}(\min_i x_i + \max_i x_i)$

Příklad řešení v 1-normě: Robustní odhad skaláru z m měření

Hledáme odhad $\hat{x} \in \mathbb{R}$ veličiny z m nepřesných měření $(x_1, \dots, x_m) = \mathbf{x} \in \mathbb{R}^m$.

Hledejme $\hat{x}$ jako argument minima funkce

$$f(x) = \|\mathbf{x} - \mathbf{1}x\|_p = \|(x_1 - x, \dots, x_m - x)\|_p$$

- $p = \infty$: $f(x) = \max_{i=1}^m |x_i - x|$, $\hat{x} = \frac{1}{2}(\min_i x_i + \max_i x_i)$
- $p = 2$: $f(x) = (\sum_i (x_i - x)^2)^{1/2}$, $\hat{x} = \frac{1}{m} \sum_{i=1}^m x_i$.

Příklad řešení v 1-normě: Robustní odhad skaláru z m měření

Hledáme odhad $\hat{x} \in \mathbb{R}$ veličiny z m nepřesných měření $(x_1, \dots, x_m) = \mathbf{x} \in \mathbb{R}^m$.

Hledejme $\hat{x}$ jako argument minima funkce

$$f(x) = \|\mathbf{x} - \mathbf{1}x\|_p = \|(x_1 - x, \dots, x_m - x)\|_p$$

- $p = \infty$: $f(x) = \max_{i=1}^m |x_i - x|$, $\hat{x} = \frac{1}{2}(\min_i x_i + \max_i x_i)$
- $p = 2$: $f(x) = (\sum_i (x_i - x)^2)^{1/2}$, $\hat{x} = \frac{1}{m} \sum_{i=1}^m x_i$.
- $p = 1$: $f(x) = \sum_{i=1}^m |x_i - x|$, $\hat{x} = \underset{i=1, \dots, m}{\text{median}} x_i$

Příklad řešení v 1-normě: Robustní odhad skaláru z m měření

Hledáme odhad $\hat{x} \in \mathbb{R}$ veličiny z m nepřesných měření $(x_1, \dots, x_m) = \mathbf{x} \in \mathbb{R}^m$.

Hledejme $\hat{x}$ jako argument minima funkce

$$f(x) = \|\mathbf{x} - \mathbf{1}x\|_p = \|(x_1 - x, \dots, x_m - x)\|_p$$

- $p = \infty$: $f(x) = \max_{i=1}^m |x_i - x|$, $\hat{x} = \frac{1}{2}(\min_i x_i + \max_i x_i)$
- $p = 2$: $f(x) = (\sum_i (x_i - x)^2)^{1/2}$, $\hat{x} = \frac{1}{m} \sum_{i=1}^m x_i$.
- $p = 1$: $f(x) = \sum_{i=1}^m |x_i - x|$, $\hat{x} = \underset{i=1, \dots, m}{\text{median}} x_i$

Příklad: $\mathbf{x} = (1.02, 1.04, 0.99, 2.03)$. Měření x_4 je **vychýlený bod (outlier)**.

p	∞	2	1
$\hat{x}$	1.51	1.27	1.03

- Pro $p \in \{2, \infty\}$ outlier výrazně ovlivnil (učinil nepoužitelným) odhad $\hat{x}$.
- Pro $p = 1$ je odhad téměř neovlivněn.

Robustní estimátor

Estimátor je zde funkce $(x_1, \dots, x_m) \mapsto \hat{x}$.

Estimátor je **robustní**, jestliže ho přítomost outlierů příliš neovlivní.

Estimátor je zde funkce $(x_1, \dots, x_m) \mapsto \hat{x}$.

Estimátor je **robustní**, jestliže ho přítomost outlierů příliš neovlivní.

Definice: Bod zlomu (breakdown point) estimátoru je nejmenší počet měření, jejichž změnou lze docílit libovolně velkou změnu odhadu.

Formálně: je to nejmenší k takové, že pro každé $x_{k+1}, \dots, x_m$ a každé $\delta > 0$ existují $x_1, \dots, x_k$ tak, že $|\hat{x}| > \delta$.

Estimátor je zde funkce $(x_1, \dots, x_m) \mapsto \hat{x}$.

Estimátor je **robustní**, jestliže ho přítomost outlierů příliš neovlivní.

Definice: Bod zlomu (breakdown point) estimátoru je nejmenší počet měření, jejichž změnou lze docílit libovolně velkou změnu odhadu.

Formálně: je to nejmenší k takové, že pro každé $x_{k+1}, \dots, x_m$ a každé $\delta > 0$ existují $x_1, \dots, x_k$ tak, že $|\hat{x}| > \delta$.

- Pro $p \in \{2, \infty\}$ má náš estimátor bod zlomu 1 (pro $m \rightarrow \infty$ tedy 0%).
Tedy není robustní.
- Pro $p = 1$ má náš estimátor (medián) bod zlomu $m/2$ (tedy 50%).
Tedy je robustní.

Estimátor je zde funkce $(x_1, \dots, x_m) \mapsto \hat{x}$.

Estimátor je **robustní**, jestliže ho přítomost outlierů příliš neovlivní.

Definice: Bod zlomu (breakdown point) estimátoru je nejmenší počet měření, jejichž změnou lze docílit libovolně velkou změnu odhadu.

Formálně: je to nejmenší k takové, že pro každé $x_{k+1}, \dots, x_m$ a každé $\delta > 0$ existují $x_1, \dots, x_k$ tak, že $|\hat{x}| > \delta$.

- Pro $p \in \{2, \infty\}$ má náš estimátor bod zlomu 1 (pro $m \rightarrow \infty$ tedy 0%).
Tedy není robustní.
- Pro $p = 1$ má náš estimátor (medián) bod zlomu $m/2$ (tedy 50%).
Tedy je robustní.

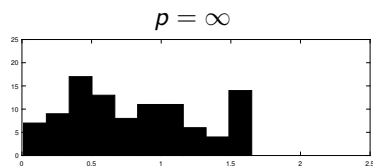
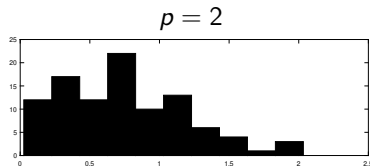
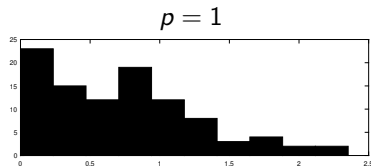
Lze zobecnit na jiné estimátory (např. prokládáme body přímkou).

Histogramy residuí pro různá p

Prvky $\mathbf{A}$, $\mathbf{b}$ generovány náhodně i.i.d. z Gaussova rozdělení $\mathcal{N}(0, 1)$.

Minimalizujeme $\|\mathbf{Ax} - \mathbf{b}\|_p$ pro různá p .

Zobrazeny histogramy residuí $r_i = |\mathbf{a}^T \mathbf{x} - b_i|$ v optimálním řešení $\mathbf{x}$.



Řídké řešení nedourčené lineární soustavy

- Označme $\|\mathbf{x}\|_0$ počet nenulových složek vektoru $\mathbf{x} \in \mathbb{R}^n$ (misnomer, není norma!).
- Vektor $\mathbf{x}$ je **řídský**, jestliže $\|\mathbf{x}\|_0 \ll n$.

Řídké řešení nedourčené lineární soustavy

- Označme $\|\mathbf{x}\|_0$ počet nenulových složek vektoru $\mathbf{x} \in \mathbb{R}^n$ (misnomer, není norma!).
- Vektor $\mathbf{x}$ je **řídový**, jestliže $\|\mathbf{x}\|_0 \ll n$.
- Najdi řídké řešení nedourčené lin. soustavy:

$$\min\{ \|\mathbf{x}\|_0 \mid \mathbf{x} \in \mathbb{R}^n, \mathbf{Ax} = \mathbf{b} \}$$

To je velmi obtížná (NP-těžká) úloha.

Řídké řešení nedourčené lineární soustavy

- Označme $\|\mathbf{x}\|_0$ počet nenulových složek vektoru $\mathbf{x} \in \mathbb{R}^n$ (misnomer, není norma!).
- Vektor $\mathbf{x}$ je **řídový**, jestliže $\|\mathbf{x}\|_0 \ll n$.
- Najdi řídké řešení nedourčené lin. soustavy:

$$\min\{ \|\mathbf{x}\|_0 \mid \mathbf{x} \in \mathbb{R}^n, \mathbf{Ax} = \mathbf{b} \}$$

To je velmi obtížná (NP-těžká) úloha.

- Dobrá aproximace (tzv. **relaxace**) úlohy je

$$\min\{ \|\mathbf{x}\|_1 \mid \mathbf{x} \in \mathbb{R}^n, \mathbf{Ax} = \mathbf{b} \}$$