

Optimalizace & soft omezení: modely (dokončení)

Omezení nad polookruhy

● *Semiring-based CSP*

● *c-polookruh* $\langle \mathcal{A}, +, \times, \mathbf{0}, \mathbf{1} \rangle$

● \mathcal{A} množina polookruhu (množina preferencí)

● $\mathbf{0} \in \mathcal{A}$ (úplné nesplnění), $\mathbf{1} \in \mathcal{A}$ (úplné splnění)

● $+$ komutativní, idempotentní, asociativní operace
s jednotkovým prvkem $\mathbf{0}$, s absorbujícím prvkem $\mathbf{1}$

● \times komutativní, asociativní operace, distributivní nad $+$,
s jednotkovým prvkem $\mathbf{1}$, s absorbujícím prvkem $\mathbf{0}$

● \times se používá ke kombinaci preferencí několika omezení min u fuzzy CSP
 $\mathbf{0}$ minimum (nesplnění), $\mathbf{1}$ maximum (splnění)

● Částečné uspořádání \leq_s : $a \leq_s b$ právě tehdy, když $a + b = b$
používá se k výběru „lepšího“ přiřazení max u fuzzy CSP

Instance omezení nad polookruhy

Přístup	\mathcal{A}	+	\times	0	1
		uspořádání kombinace			
CSP	$\{0, 1\}$	\vee	\wedge	0	1

Instance omezení nad polookruhy

Přístup	\mathcal{A}	+	\times	0	1
		uspořádání			
CSP	$\{0, 1\}$	\vee	\wedge	0	1
Fuzzy CSP	$\langle 0, 1 \rangle$	max	min	0	1

Instance omezení nad polookruhy

Přístup	\mathcal{A}	+	\times	0	1
		uspořádání		kombinace	
CSP	$\{0, 1\}$	\vee	\wedge	0	1
Fuzzy CSP	$\langle 0, 1 \rangle$	max	min	0	1
CSP s váhami	$\mathbb{N} \cup \{+\infty\}$	min	+	$+\infty$	0

Instance omezení nad polookruhy

Přístup	\mathcal{A}	+	\times	0	1
		uspořádání		kombinace	
CSP	$\{0, 1\}$	\vee	\wedge	0	1
Fuzzy CSP	$\langle 0, 1 \rangle$	max	min	0	1
CSP s váhami	$\mathbb{N} \cup \{+\infty\}$	min	+	$+\infty$	0

● Důležité vlastnosti:

● **striktní monotonie:** $\forall a, b, c \in \mathcal{A} : ((a < c) \wedge (b \neq 0)) \Rightarrow ((a \times b) < (c \times b))$

fakt, že něco lze lokálně zlepšit nelze globálně ignorovat (platí pro CSP s váhami)

př. $a = 0.3, c = 0.4, b = 0.2$ pro fuzzy CSP: není striktní monotonie

Instance omezení nad polookruhy

Přístup	\mathcal{A}	+	\times	0	1
		uspořádání		kombinace	
CSP	$\{0, 1\}$	\vee	\wedge	0	1
Fuzzy CSP	$\langle 0, 1 \rangle$	max	min	0	1
CSP s váhami	$\mathbb{N} \cup \{+\infty\}$	min	+	$+\infty$	0

● Důležité vlastnosti:

● **striktní monotonie:** $\forall a, b, c \in \mathcal{A} : ((a < c) \wedge (b \neq 0)) \Rightarrow ((a \times b) < (c \times b))$

fakt, že něco lze lokálně zlepšit nelze globálně ignorovat (platí pro CSP s váhami)

př. $a = 0.3, c = 0.4, b = 0.2$ pro fuzzy CSP: není striktní monotonie

● **idempotence:** $\forall a \in \mathcal{A} : a \times a = a$ (platí pro fuzzy CSP)

omezení, které je v problému obsaženo, může být do něj přidáno beze změny významu

př. $x > 1@10, x > 1@10, x = 0@+\infty$, přiřazení $x = 0$ má pro CSP s váhami úroveň konz. 20

Instance omezení nad polookruhy

Přístup	\mathcal{A}	+	\times	0	1
		uspořádání		kombinace	
CSP	$\{0, 1\}$	\vee	\wedge	0	1
Fuzzy CSP	$\langle 0, 1 \rangle$	max	min	0	1
CSP s váhami	$\mathbb{N} \cup \{+\infty\}$	min	+	$+\infty$	0

● Důležité vlastnosti:

- **striktní monotonie:** $\forall a, b, c \in \mathcal{A} : ((a < c) \wedge (b \neq 0)) \Rightarrow ((a \times b) < (c \times b))$

fakt, že něco lze lokálně zlepšit nelze globálně ignorovat (platí pro CSP s váhami)

př. $a = 0.3, c = 0.4, b = 0.2$ pro fuzzy CSP: není striktní monotonie

- **idempotence:** $\forall a \in \mathcal{A} : a \times a = a$ (platí pro fuzzy CSP)

omezení, které je v problému obsaženo, může být do něj přidáno beze změny významu

př. $x > 1@10, x > 1@10, x = 0@\infty$, přiřazení $x = 0$ má pro CSP s váhami úroveň konz. 20

- striktní monotonie a idempotence \times zároveň pouze pro dvouprvkové \mathcal{A} , tj. jen pro CSP

Instance omezení nad polookruhy

Přístup	\mathcal{A}	+	\times	0	1
		uspořádání		kombinace	
CSP	$\{0, 1\}$	\vee	\wedge	0	1
Fuzzy CSP	$\langle 0, 1 \rangle$	max	min	0	1
CSP s váhami	$\mathbb{N} \cup \{+\infty\}$	min	+	$+\infty$	0

● Důležité vlastnosti:

● **striktní monotonie:** $\forall a, b, c \in \mathcal{A} : ((a < c) \wedge (b \neq 0)) \Rightarrow ((a \times b) < (c \times b))$

fakt, že něco lze lokálně zlepšit nelze globálně ignorovat (platí pro CSP s váhami)

př. $a = 0.3, c = 0.4, b = 0.2$ pro fuzzy CSP: není striktní monotonie

● **idempotence:** $\forall a \in \mathcal{A} : a \times a = a$ (platí pro fuzzy CSP)

omezení, které je v problému obsaženo, může být do něj přidáno beze změny významu

př. $x > 1@10, x > 1@10, x = 0@+\infty$, přiřazení $x = 0$ má pro CSP s váhami úroveň konz. 20

● striktní monotonie a idempotence \times zároveň pouze pro dvouprvkové \mathcal{A} , tj. jen pro CSP

● Existující vztahy: CSP \equiv fuzzy CSP na dvouprvkové \mathcal{A}

fuzzy CSP lze polynomiálně transformovat na CSP s váhami

Definice omezení nad polookruhy

- **System** (S, D, V) :
 S c -polookruh, D konečná doména, V uspořádaná množina proměnných
- **Soft omezení** (def, con) : rozsah omezení $con \subseteq V$, $def : D^{|con|} \rightarrow \mathcal{A}$
- **Soft problém** je (C, con) nad (S, D, V) , kde $con \subseteq V$, C množina omezení

Definice omezení nad polookruhy

● **System** (S, D, V) :

S c -polookruh, D konečná doména, V uspořádaná množina proměnných

● **Soft omezení** (def, con) : rozsah omezení $con \subseteq V$, $def : D^{|con|} \rightarrow \mathcal{A}$

● **Soft problém** je (C, con) nad (S, D, V) , kde $con \subseteq V$, C množina omezení

● **Projekce n-tic** $\vec{t} \downarrow_{\vec{Y}}^{\vec{X}}$

● **příklad**: $(1, 2, 3, 4, 5) \downarrow_{(D,A,E)}^{(A,B,C,D,E)} = (4, 1, 5)$

Definice omezení nad polookruhy

● **System** (S, D, V) :

S c -polookruh, D konečná doména, V uspořádaná množina proměnných

● **Soft omezení** (def, con) : rozsah omezení $con \subseteq V$, $def : D^{|con|} \rightarrow \mathcal{A}$

● **Soft problém** je (C, con) nad (S, D, V) , kde $con \subseteq V$, C množina omezení

● **Projekce n-tic** $\vec{t} \downarrow_Y^X$

● **příklad**: $(1, 2, 3, 4, 5) \downarrow_{(D,A,E)}^{(A,B,C,D,E)} = (4, 1, 5)$

● **Kombinace** $c = c_1 \otimes c_2$ $c_1 = (def_1, con_1)$ and $c_2 = (def_2, con_2)$

$c = (def, con)$, $con = con_1 \cup con_2$,

$$def(\vec{t}) = def_1(\vec{t} \downarrow_{con_1}^{con}) \times def_2(\vec{t} \downarrow_{con_2}^{con})$$

Definice omezení nad polookruhy

● **System** (S, D, V) :

S c -polookruh, D konečná doména, V uspořádaná množina proměnných

● **Soft omezení** (def, con) : rozsah omezení $con \subseteq V$, $def : D^{|con|} \rightarrow \mathcal{A}$

● **Soft problém** je (C, con) nad (S, D, V) , kde $con \subseteq V$, C množina omezení

● **Projekce n-tic** $\vec{t} \downarrow_{\vec{Y}}^X$

● **příklad**: $(1, 2, 3, 4, 5) \downarrow_{(D,A,E)}^{(A,B,C,D,E)} = (4, 1, 5)$

● **Kombinace** $c = c_1 \otimes c_2$ $c_1 = (def_1, con_1)$ and $c_2 = (def_2, con_2)$

$c = (def, con)$, $con = con_1 \cup con_2$,

$$def(\vec{t}) = def_1(\vec{t} \downarrow_{con_1}^{con}) \times def_2(\vec{t} \downarrow_{con_2}^{con})$$

● **příklad**: CSP s váhami: $\mathcal{A} = \mathbb{N} \cup \{\infty\}$, $+$ \equiv \min , \times \equiv $+$, $+\infty$, 0

zadáno omezení c_1 na xy : aa 2, ab 4, ba 1, bb 0,

zadáno omezení c_2 na x : a 0, b 1

kombinace $c = c_1 \otimes c_2$:

Definice omezení nad polookruhy

● **System** (S, D, V) :

S c -polookruh, D konečná doména, V uspořádaná množina proměnných

● **Soft omezení** (def, con) : rozsah omezení $con \subseteq V$, $def : D^{|con|} \rightarrow \mathcal{A}$

● **Soft problém** je (C, con) nad (S, D, V) , kde $con \subseteq V$, C množina omezení

● **Projekce n-tic** $\vec{t} \downarrow_{\vec{Y}}^X$

● **příklad**: $(1, 2, 3, 4, 5) \downarrow_{(D,A,E)}^{(A,B,C,D,E)} = (4, 1, 5)$

● **Kombinace** $c = c_1 \otimes c_2$ $c_1 = (def_1, con_1)$ and $c_2 = (def_2, con_2)$

$c = (def, con)$, $con = con_1 \cup con_2$,

$$def(\vec{t}) = def_1(\vec{t} \downarrow_{con_1}^{con}) \times def_2(\vec{t} \downarrow_{con_2}^{con})$$

● **příklad**: CSP s váhami: $\mathcal{A} = \mathbb{N} \cup \{\infty\}$, $+$ \equiv \min , \times \equiv $+$, $+\infty$, 0

zadáno omezení c_1 na xy : aa 2, ab 4, ba 1, bb 0,

zadáno omezení c_2 na x : a 0, b 1

kombinace $c = c_1 \otimes c_2$: aa 2(=2+0) ab 4(=4+0) ba 2(=1+1) bb 1(=0+1)

Řešení pro omezení nad polookruhy

● **Projekce** $c \downarrow_I$

$$c = (def, con), I \subseteq V \quad c' = (def', con'), con' = con \cap I$$

$$def'(\vec{t}') = \sum_{\vec{t}/\vec{t}' \downarrow_{I \cap con}^{con} = \vec{t}} def(\vec{t})$$

● **příklad (pokračování):** c_1 na xy : aa 2, ab 4, ba 1, bb 0, projekce $c_1 \downarrow_{\{x\}}$:

Řešení pro omezení nad polookruhy

● **Projekce** $c \downarrow_I$ $c = (def, con), I \subseteq V$ $c' = (def', con'), con' = con \cap I$

$$def'(\vec{t}') = \sum_{\vec{t}/\vec{t}' \downarrow_{I \cap con}^{con} = \vec{t}} def(\vec{t})$$

● **příklad (pokračování):** c_1 na xy : aa 2, ab 4, ba 1, bb 0, projekce $c_1 \downarrow_{\{x\}}$: a 2, b 0

Řešení pro omezení nad polookruhy

● **Projekce** $c \downarrow_I$ $c = (def, con), I \subseteq V$ $c' = (def', con'), con' = con \cap I$

$$def'(\vec{t}') = \sum_{\vec{t}/\vec{t}' \downarrow_{I \cap con}^{con} = \vec{t}} def(\vec{t})$$

● **příklad (pokračování):** c_1 na xy : aa 2, ab 4, ba 1, bb 0, projekce $c_1 \downarrow_{\{x\}}$: a 2, b 0

● **Úroveň splnění** problému $P = (C, con)$ udává omezení

$$Sol(P) = (\bigotimes C) \downarrow_{con}$$

● kombinace všech omezení v C a následovně projekce na proměnné v con

● pro každé přiřazení proměnných v con

vrací omezení $Sol(P)$ jeho úroveň splnění

● **příklad (pokračování):** c_1 na xy : aa 2, ab 4, ba 1, bb 0 c_2 na x : a 0, b 1

problém $P_1 = (\{c_1, c_2\}, \{x, y\})$: $Sol(P_1) = (c_1 \otimes c_2) \downarrow_{\{x, y\}}$:

Řešení pro omezení nad polookruhy

● **Projekce** $c \downarrow_I$ $c = (def, con), I \subseteq V$ $c' = (def', con'), con' = con \cap I$

$$def'(\vec{t}') = \sum_{\vec{t}/\vec{t}' \downarrow_{I \cap con}^{con} = \vec{t}} def(\vec{t})$$

● **příklad (pokračování):** c_1 na xy : aa 2, ab 4, ba 1, bb 0, projekce $c_1 \downarrow_{\{x\}}$: a 2, b 0

● **Úroveň splnění** problému $P = (C, con)$ udává omezení

$$Sol(P) = (\bigotimes C) \downarrow_{con}$$

● kombinace všech omezení v C a následovně projekce na proměnné v con

● pro každé přiřazení proměnných v con

vrací omezení $Sol(P)$ jeho úroveň splnění

● **příklad (pokračování):** c_1 na xy : aa 2, ab 4, ba 1, bb 0 c_2 na x : a 0, b 1

problém $P_1 = (\{c_1, c_2\}, \{x, y\})$: $Sol(P_1) = (c_1 \otimes c_2) \downarrow_{\{x, y\}}$: aa 2, ab 4, ba 2, bb 1

Řešení pro omezení nad polookruhy

● **Projekce** $c \downarrow_I$ $c = (def, con), I \subseteq V$ $c' = (def', con'), con' = con \cap I$

$$def'(\vec{t}') = \sum_{\vec{t}/\vec{t}' \downarrow_{I \cap con}^{con} = \vec{t}} def(\vec{t})$$

● **příklad (pokračování):** c_1 na xy : aa 2, ab 4, ba 1, bb 0, projekce $c_1 \downarrow_{\{x\}}$: a 2, b 0

● **Úroveň splnění** problému $P = (C, con)$ udává omezení

$$Sol(P) = (\bigotimes C) \downarrow_{con}$$

● kombinace všech omezení v C a následovně projekce na proměnné v con

● pro každé přiřazení proměnných v con

vrací omezení $Sol(P)$ jeho úroveň splnění

● **příklad (pokračování):** c_1 na xy : aa 2, ab 4, ba 1, bb 0 c_2 na x : a 0, b 1

problém $P_1 = (\{c_1, c_2\}, \{x, y\})$: $Sol(P_1) = (c_1 \otimes c_2) \downarrow_{\{x, y\}}$: aa 2, ab 4, ba 2, bb 1

problém $P_2 = (\{c_1, c_2\}, \{x\})$: $Sol(P_2) = (c_1 \otimes c_2) \downarrow_{\{x\}}$:

Řešení pro omezení nad polookruhy

● **Projekce** $c \downarrow_I$ $c = (def, con), I \subseteq V$ $c' = (def', con'), con' = con \cap I$

$$def'(\vec{t}') = \sum_{\vec{t}/\vec{t}' \downarrow_{I \cap con}^{con} = \vec{t}} def(\vec{t})$$

● **příklad (pokračování):** c_1 na xy : aa 2, ab 4, ba 1, bb 0, projekce $c_1 \downarrow_{\{x\}}$: a 2, b 0

● **Úroveň splnění** problému $P = (C, con)$ udává omezení

$$Sol(P) = (\bigotimes C) \downarrow_{con}$$

● kombinace všech omezení v C a následovně projekce na proměnné v con

● pro každé přiřazení proměnných v con

vrací omezení $Sol(P)$ jeho úroveň splnění

● **příklad (pokračování):** c_1 na xy : aa 2, ab 4, ba 1, bb 0 c_2 na x : a 0, b 1

problém $P_1 = (\{c_1, c_2\}, \{x, y\})$: $Sol(P_1) = (c_1 \otimes c_2) \downarrow_{\{x, y\}}$: aa 2, ab 4, ba 2, bb 1

problém $P_2 = (\{c_1, c_2\}, \{x\})$: $Sol(P_2) = (c_1 \otimes c_2) \downarrow_{\{x\}}$: a 2, b 1

Řešení pro omezení nad polookruhy

● **Projekce** $c \downarrow_I$ $c = (def, con), I \subseteq V$ $c' = (def', con'), con' = con \cap I$

$$def'(\vec{t}') = \sum_{\vec{t}/\vec{t}' \downarrow_{I \cap con}^{con} = \vec{t}} def(\vec{t})$$

● **příklad (pokračování):** c_1 na xy : aa 2, ab 4, ba 1, bb 0, projekce $c_1 \downarrow_{\{x\}}$: a 2, b 0

● **Úroveň splnění** problému $P = (C, con)$ udává omezení

$$Sol(P) = (\bigotimes C) \downarrow_{con}$$

● kombinace všech omezení v C a následovně projekce na proměnné v con

● pro každé přiřazení proměnných v con

vrací omezení $Sol(P)$ jeho úroveň splnění

● **příklad (pokračování):** c_1 na xy : aa 2, ab 4, ba 1, bb 0 c_2 na x : a 0, b 1

problém $P_1 = (\{c_1, c_2\}, \{x, y\})$: $Sol(P_1) = (c_1 \otimes c_2) \downarrow_{\{x, y\}}$: aa 2, ab 4, ba 2, bb 1

problém $P_2 = (\{c_1, c_2\}, \{x\})$: $Sol(P_2) = (c_1 \otimes c_2) \downarrow_{\{x\}}$: a 2, b 1

● **Úroveň konzistence:** $blevel(P) = Sol(P) \downarrow_{\emptyset}$

● **příklad (pokračování):** $blevel(P_1) = blevel(P_2) = 1$

Optimalizace & soft omezení: algoritmy

Soft propagace

- Klasická propagace: eliminace nekonzistentních hodnot z domén proměnných
- **Soft propagace**: propagace preferencí (cen) nad k -ticemi hodnot proměnných
 - snaha o získání realističtějších preferencí
 - výpočet realističtějších příspěvků pro cenovou funkci

Soft propagace

- Klasická propagace: eliminace nekonzistentních hodnot z domén proměnných
- **Soft propagace**: propagace preferencí (cen) nad k -ticemi hodnot proměnných
 - snaha o získání realističtějších preferencí
 - výpočet realističtějších příspěvků pro cenovou funkci
- C je **soft k -konzistentní**, jestliže pro všechny podmnožiny $(k - 1)$ proměnných W a libovolnou další proměnnou y platí

$$\otimes\{c_i \mid c_i \in C \wedge \text{con}_i \subseteq W\} = (\otimes\{c_i \mid c_i \in C \wedge \text{con}_i \subseteq (W \cup \{y\})\}) \downarrow_W$$

- con_i označuje proměnné v omezení c_i
- uvažování (*def*) pouze omezení ve W stejné jako:
uvažování (*def*) omezení ve W a omezení spojující y s W , s následnou projekcí na W

Soft hranová konzistence (SAC)

● $k = 2, W = \{x\} : c_x = (\otimes \{c_y, c_{xy}, c_x\}) \Downarrow_{\{x\}}$

Soft hranová konzistence (SAC)

- $k = 2, W = \{x\} : c_x = (\otimes \{c_y, c_{xy}, c_x\}) \downarrow_{\{x\}}$
- **CSP:** libovolná hodnota v doméně x může být rozšířena o hodnotu v doméně y tak, že je c_{xy} splněno
 - hodnoty a v doméně x , které nelze rozšířit na y , mají $def((a)) = \mathbf{0}$

Soft hranová konzistence (SAC)

- $k = 2, W = \{x\} : c_x = (\otimes \{c_y, c_{xy}, c_x\}) \Downarrow_{\{x\}}$
- **CSP:** libovolná hodnota v doméně x může být rozšířena o hodnotu v doméně y tak, že je c_{xy} splněno
 - hodnoty a v doméně x , které nelze rozšířit na y , mají $def((a)) = 0$
- **Fuzzy CSP:** úroveň preference všech hodnot x v c_x je stejná jako úroveň preference daná $(\otimes \{c_y, c_{xy}, c_x\}) \Downarrow_{\{x\}}$

Soft hranová konzistence (SAC)

- $k = 2, W = \{x\} : c_x = (\otimes \{c_y, c_{xy}, c_x\}) \downarrow_{\{x\}}$
- **CSP:** libovolná hodnota v doméně x může být rozšířena o hodnotu v doméně y tak, že je c_{xy} splněno
 - hodnoty a v doméně x , které nelze rozšířit na y , mají $def((a)) = 0$
- **Fuzzy CSP:** úroveň preference všech hodnot x v c_x je stejná jako úroveň preference daná $(\otimes \{c_y, c_{xy}, c_x\}) \downarrow_{\{x\}}$
- Příklad na fuzzy CSP: $\mathcal{A} = \langle 0, 1 \rangle, + \equiv \max, \times \equiv \min, 0, 1$
 - $x, y \in \{a, b\}$
 - $c_x : a \dots 0.9, b \dots 0.1, c_y : a \dots 0.9, b \dots 0.5, c_{xy} : aa \dots 0.8, ab \dots 0.2, ba \dots 0, bb \dots 0$
 - není SAC: c_x dává 0.9 na $x = a$, ale $(\otimes \{c_y, c_{xy}, c_x\}) \downarrow_{\{x\}}$ dává 0.8 na $x = a$
 - $\otimes \{c_y, c_{xy}, c_x\}$ dává na (a, a) :
 - $\otimes \{c_y, c_{xy}, c_x\}$ dává na (a, b) :
 - projekce $(\otimes \{c_y, c_{xy}, c_x\}) \downarrow_{\{x\}}$ dává na (a) :

Soft hranová konzistence (SAC)

- $k = 2, W = \{x\} : c_x = (\otimes \{c_y, c_{xy}, c_x\}) \Downarrow_{\{x\}}$
- **CSP:** libovolná hodnota v doméně x může být rozšířena o hodnotu v doméně y tak, že je c_{xy} splněno
 - hodnoty a v doméně x , které nelze rozšířit na y , mají $def((a)) = 0$
- **Fuzzy CSP:** úroveň preference všech hodnot x v c_x je stejná jako úroveň preference daná $(\otimes \{c_y, c_{xy}, c_x\}) \Downarrow_{\{x\}}$
- Příklad na fuzzy CSP: $\mathcal{A} = \langle 0, 1 \rangle, + \equiv \max, \times \equiv \min, 0, 1$
 - $x, y \in \{a, b\}$
 - $c_x : a \dots 0.9, b \dots 0.1, c_y : a \dots 0.9, b \dots 0.5, c_{xy} : aa \dots 0.8, ab \dots 0.2, ba \dots 0, bb \dots 0$
 - není SAC: c_x dává 0.9 na $x = a$, ale $(\otimes \{c_y, c_{xy}, c_x\}) \Downarrow_{\{x\}}$ dává 0.8 na $x = a$
 - $\otimes \{c_y, c_{xy}, c_x\}$ dává na $(a, a) : \min(0.9, 0.8, 0.9) = 0.8$
 - $\otimes \{c_y, c_{xy}, c_x\}$ dává na $(a, b) : \min(0.5, 0.2, 0.9) = 0.2$
 - projekce $(\otimes \{c_y, c_{xy}, c_x\}) \Downarrow_{\{x\}}$ dává na $(a) : \max(0.8, 0.2) = 0.8$

Výpočet SAC

- Základní algoritmus pro **výpočet SAC**:
 - pro každé x a y změnit definici c_x tak, aby korespondovala s $(\otimes\{c_y, c_{xy}, c_x\}) \downarrow_{\{x\}}$
 - iterace až do dosažení stability

Výpočet SAC

- Základní algoritmus pro **výpočet SAC**:
 - pro každé x a y změnit definici c_x tak, aby korespondovala s $(\otimes\{c_y, c_{xy}, c_x\}) \downarrow_{\{x\}}$
 - iterace až do dosažení stability
- × idempotentní (fuzzy CSP)
 - zajištěna ekvivalence, tj. původní i nový (po dosažení SAC) problém mají stejné řešení
 - zajištěno ukončení algoritmu

Výpočet SAC

- Základní algoritmus pro **výpočet SAC**:
 - pro každé x a y změnit definici c_x tak, aby korespondovala s $(\otimes\{c_y, c_{xy}, c_x\}) \downarrow_{\{x\}}$
 - iterace až do dosažení stability
- \times idempotentní (fuzzy CSP)
 - zajištěna ekvivalence, tj. původní i nový (po dosažení SAC) problém mají stejné řešení
 - zajištěno ukončení algoritmu
- \times není idempotentní (CSP s váhami)
 - pro každé $u, v \in \mathcal{A}$ existuje $w \in \mathcal{A}$ taková, že $v \times w = u$
 - w se nazývá **rozdíl** mezi u a v , **maximální rozdíl** se značí $u - v$
 - nutno požadovat novou vlastnost pro systém (a rozšířit projekci a kombinaci)
 - s novou vlastností zajištěna ekvivalence, při striktní monotonii zajištěno i ukončení
 - tato vlastnost platí pro CSP s váhami

Řešení COP

- **Cíl:** nalezení úplného řešení s optimální hodnotou cenové funkce
- **Prohledávání**
 - lokální prohledávání
 - přímé zahrnutí optimalizačního kritéria do evaluace (hodnota obj. funkce)
 - stromové prohledávání
 - metoda větví a mezí + její rozšíření

Řešení COP

- **Cíl:** nalezení úplného řešení s optimální hodnotou cenové funkce
- **Prohledávání**
 - lokální prohledávání
 - přímé zahrnutí optimalizačního kritéria do evaluace (hodnota obj. funkce)
 - stromové prohledávání
 - metoda větví a mezí + její rozšíření
- CSP s omezeními: **minimalizace součtu vah omezení** $\min \sum_{c \in C} c(\vec{d})$
 - velmi častá optimalizační úloha
 - váha (**cena**) omezení: 0 = úplné splnění, $(0, \infty)$ částečné nesplnění, ∞ úplné nesplnění
 - hodnota cenové funkce: **cena přiřazení/řešení**
 - maximalizace je duální problém
 - algoritmy pro fuzzy CSP na podobných principech

COP jako série CSP problémů

- Triviální metoda řešení
- Řešení COP jako CSP a nalezení iniciální hodnoty cenové funkce W^1
- **Opakované řešení CSP ($i = 1 \dots$)**
s přidáním omezení $\sum_{c \in C} c(\vec{d}) < W^i$
- Když řešení nového CSP neexistuje, pak poslední W^i dává optimum

COP jako série CSP problémů

- Triviální metoda řešení
- Řešení COP jako CSP a nalezení iniciální hodnoty cenové funkce W^1
- **Opakované řešení CSP ($i = 1 \dots$)**
s přidáním omezení $\sum_{c \in C} c(\vec{d}) < W^i$
- Když řešení nového CSP neexistuje, pak poslední W^i dává optimum
- Výpočetně zbytečně náročné
- Efektivní rozšíření obtížné

Metoda větví a mezí (*branch&bound*) BB

- Prohledávání stromu do hloubky
 - přiřazené=**minulé proměnné** P , nepřiřazené=**budoucí proměnné** F
 - omezení pouze na minulých proměnných C_P , omezení na minulých i budoucích proměnných C_{PF} , omezení pouze na budoucích proměnných C_F

Metoda větví a mezí (*branch&bound*) BB

- Prohledávání stromu do hloubky
 - přiřazené=**minulé proměnné** P , nepřiřazené=**budoucí proměnné** F
 - omezení pouze na minulých proměnných C_P , omezení na minulých i budoucích proměnných C_{PF} , omezení pouze na budoucích proměnných C_F
- Výpočet **mezí**
 - **horní mez** UB : cena nejlepšího dosud nalezeného řešení
 - **dolní mez** LB : dolní odhad minimální ceny pro současné částečné přiřazení

Metoda větví a mezí (*branch&bound*) BB

● Prohledávání stromu do hloubky

- přiřazené=**minulé proměnné** P , nepřiřazené=**budoucí proměnné** F
- omezení pouze na minulých proměnných C_P , omezení na minulých i budoucích proměnných C_{PF} , omezení pouze na budoucích proměnných C_F

● Výpočet **mezí**

- **horní mez** UB : cena nejlepšího dosud nalezeného řešení
- **dolní mez** LB : dolní odhad minimální ceny pro současné částečné přiřazení

● **Ořezávání**: $LB \geq UB$ (cíl: minimalizace)

- víme, že rozšíření současného částečného řešení už bude mít horší (vyšší) cenu LB než dosud nalezené řešení UB
- lze proto ořezat tuto část prohledávacího prostoru
- příklad: pokud nalezneme řešení s cenou 10 odřízneme všechny větve, které mají cenu vyšší než 9

Metoda větví a mezí: výběr hodnoty

● Algorismus metody větví a mezí

- generický algoritmus rozšiřitelný jako implementace backtrackingu
- možná rozšíření zejména o: pohled dopředu, výpočet dolní meze

● $LB(\vec{d})$ vrací dolní odhad ceny pro každé částečné přiřazení \vec{d}

- použití při rozšíření o jednu proměnnou $LB(\vec{a}_{i-1}, a)$

Metoda větví a mezí: výběr hodnoty

● Algorismus metody větví a mezí

- generický algoritmus rozšiřitelný jako implementace backtrackingu
- možná rozšíření zejména o: pohled dopředu, výpočet dolní meze

● $LB(\vec{d})$ vrací dolní odhad ceny pro každé částečné přiřazení \vec{d}

- použití při rozšíření o jednu proměnnou $LB(\vec{a}_{i-1}, a)$

● Optimistický výběr hodnoty

procedure Select-Value-BB

while D'_i is not empty

vyber a smaž libovolný $a \in D'_i$ takový, že $\min LB(\vec{a}_{i-1}, a)$

if Consistent($\vec{a}_{i-1}, x_i = a$) a $LB(\vec{a}_{i-1}, a) < UB$

return a

(jinak ořezej a)

return null

(konzistentní hodnota neexistuje)

Algoritmus metody větví a mezí

procedure Branch-Bound($(X, D, C), UB, f$)

rozdíly od backtrackingu

$i := 1, D'_i := D_i$ (inicializace čítače proměnných, kopírování domény)

Reseni := null (řešení dosud nenalezeno)

repeat while $1 \leq i \leq n$

přiřazení $x_i :=$ Select-Value-BB

if x_i is null (žádná hodnota nebyla vrácena)

$i := i - 1$ (zpětná fáze)

else $i := i + 1$ (dopředná fáze)

$D'_i := D_i$

if $i = 0$ if Reseni is not null

return UB, Reseni

else return „nekonzistentní“

else Reseni := x_1, \dots, x_n (uložení hodnot dosud nejlepšího přiřazení)

spočítej cenu současného přiřazení $W = \sum_{c \in C} c(\vec{x})$, $UB := \min\{W, UB\}$

$i := 1$, nastav D'_k na D_k pro $k = 1 \dots n$

until true

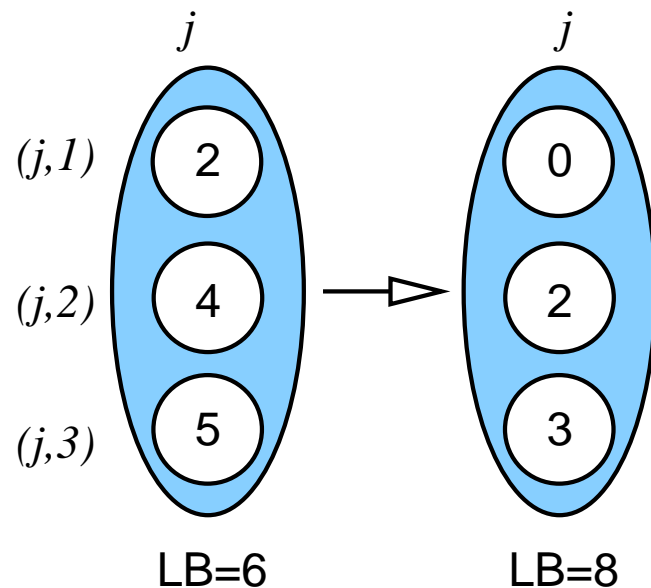
end Branch-Bound

Dolní mez

- **Kvalita dolní meze:** velmi důležitá pro efektivitu BB
- Dolní mez lze ovlivnit pomocí
 - **ceny minulých proměnných**
 - vzdálenost (součet vah omezení na minulých proměnných)
 - **lokální ceny budoucích proměnných vzhledem k minulým proměnným**
 - NC*
 - **lokální ceny budoucích proměnných**
 - AC*
 - **globální ceny budoucích proměnných**
 - prohledávání ruská panenka

NC* algoritmus

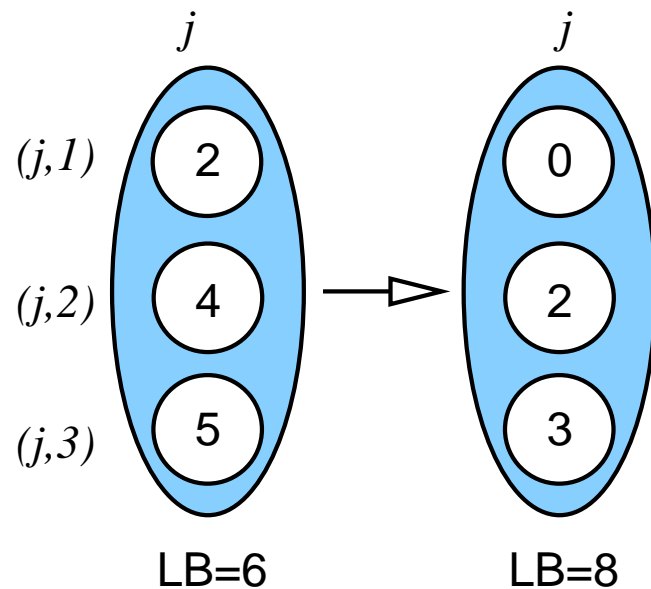
- Projekce ceny hodnot $(j, *)$ pro každou proměnnou j do dolní hranice LB ceny řešení



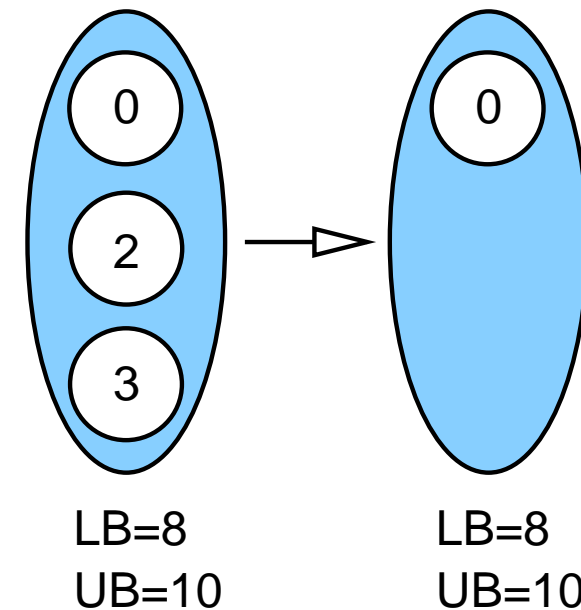
- Hodnotu a proměnné j značíme (j, a)
 - obrázek: proměnná j má nejprve tři hodnoty $(j, 1)$, $(j, 2)$, $(j, 3)$, jejichž cena je 2,4 a 5
- Všechny hodnoty proměnné j značíme $(j, *)$

NC* algoritmus

- Projekce ceny hodnot $(j, *)$ pro každou proměnnou j do dolní hranice LB ceny řešení



- Smazání hodnot (j, a) převyšující (nebo rovné) horní hranici UB



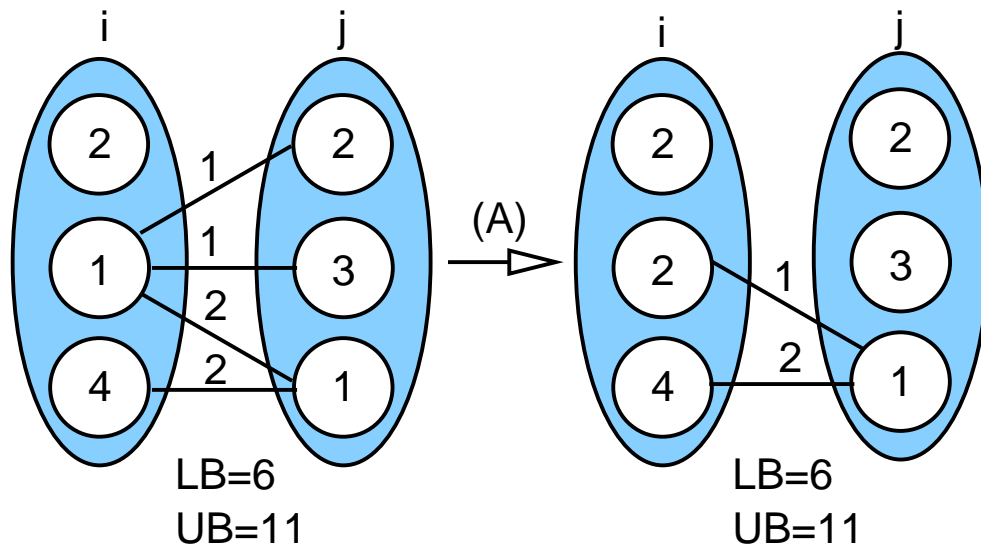
- Hodnotu a proměnné j značíme (j, a)

● obrázek: proměnná j má nejprve tři hodnoty $(j, 1)$, $(j, 2)$, $(j, 3)$, jejichž cena je 2, 4 a 5

- Všechny hodnoty proměnné j značíme $(j, *)$

AC* algoritmus

(A) Projekce ceny hrany $(i, a)(j, b)$ do ceny hodnoty (i, a) , pokud je tato cena zahrnuta ve všech hranách $(i, a)(j, *)$



$(i, 2)(j, 1) \longrightarrow$

$(i, 2)(j, 2) \longrightarrow (i, 2)$

$(i, 2)(j, 3) \longrightarrow$

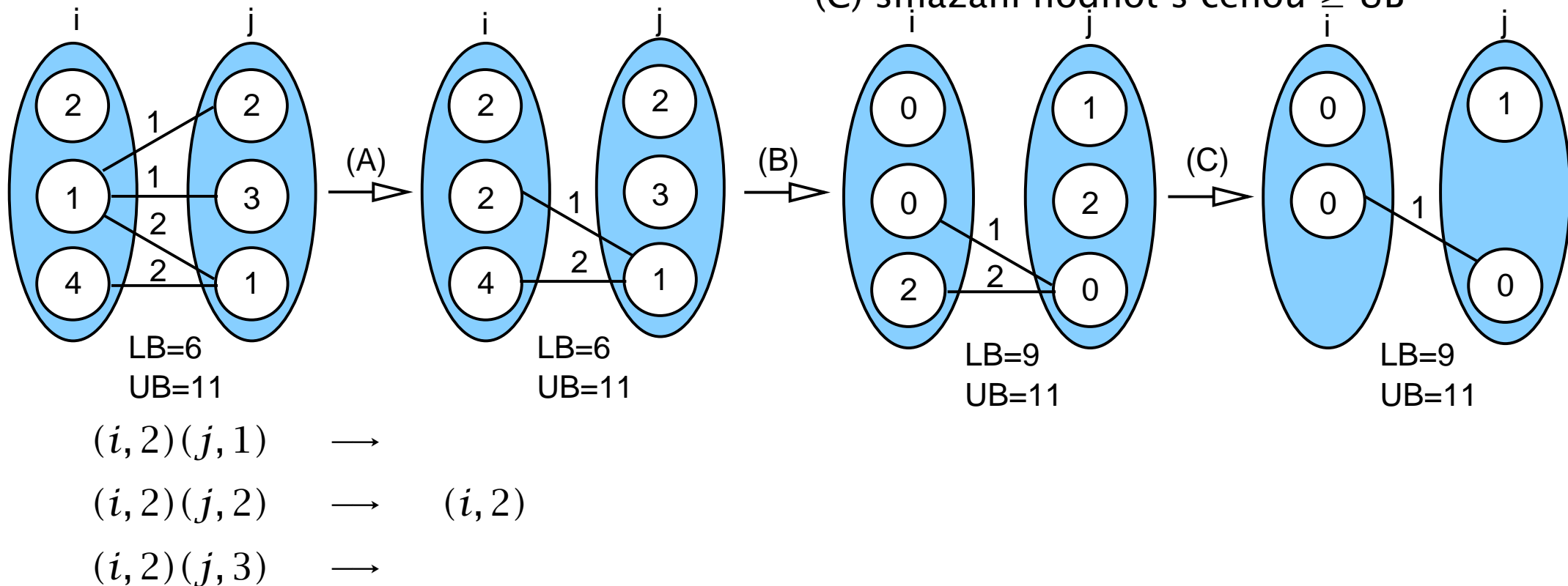
AC* algoritmus

(A) Projekce ceny hrany $(i, a)(j, b)$ do ceny hodnoty (i, a) , pokud je tato cena zahrnuta ve všech hranách $(i, a)(j, *)$

● NC* algoritmus

(B) projekce ceny hodnot pro každou proměnnou

(C) smazání hodnot s cenou $\geq UB$



Prohledávání ruská panenka (*Russion doll search*)

- **n po sobě jdoucích BB prohledávání**, každé má navíc jednu proměnnou
 - první podproblém obsahuje pouze n -tou proměnnou statické uspořádání proměnných
 - i -tý podproblém obsahuje posledních i proměnných ($(n - i + 1) \dots n$)
 - podproblémy řešeny pomocí BB s využitím LB a UB z předchozích běhů

Prohledávání ruská panenka (*Russion doll search*)

- **n po sobě jdoucích BB prohledávání**, každé má navíc jednu proměnnou
 - první podproblém obsahuje pouze n -tou proměnnou
 - i -tý podproblém obsahuje posledních i proměnných ($(n - i + 1) \dots n$)
 - podproblémy řešeny pomocí BB s využitím LB a UB z předchozích běhů
- Při **řešení podproblému $(n - i + 1)$**
 - problém zahrnuje proměnné x_i, x_{i+1}, \dots, x_n
 - mějme částečné přiřazení pro tento podproblém $(a_i, a_{i+1}, \dots, a_{i+j})$ s nepřiřazenými proměnnými x_{i+j+1}, \dots, x_n

Prohledávání ruská panenka (*Russion doll search*)

- **n po sobě jdoucích BB prohledávání**, každé má navíc jednu proměnnou
 - první podproblém obsahuje pouze n -tou proměnnou
 - i -tý podproblém obsahuje posledních i proměnných ($(n - i + 1) \dots n$)
 - podproblémy řešeny pomocí BB s využitím LB a UB z předchozích běhů
- Při **řešení podproblému $(n - i + 1)$**
 - problém zahrnuje proměnné x_i, x_{i+1}, \dots, x_n
 - mějme částečné přiřazení pro tento podproblém $(a_i, a_{i+1}, \dots, a_{i+j})$ s nepřiřazenými proměnnými x_{i+j+1}, \dots, x_n
 - do dolní meze lze zahrnout optimální cenu $(n - i - j)$ podproblému $optim(x_{i+j+1}, \dots, x_n)$
 - $LB((a_i, a_{i+1}, \dots, a_{i+j})) = dist((a_i, a_{i+1}, \dots, a_{i+j})) + optim(x_{i+j+1}, \dots, x_n)$
 - $dist((a_i, a_{i+1}, \dots, a_{i+j}))$ vzdálenost (součet vah omezení na minulých proměnných)
 - optimální řešení přechozích problémů použita pro:
 - výběr hodnoty, pro zlepšení iniciální horní meze

Prohledávání ruská panenka (*Russion doll search*)

- **n po sobě jdoucích BB prohledávání**, každé má navíc jednu proměnnou
 - první podproblém obsahuje pouze n -tou proměnnou
 - i -tý podproblém obsahuje posledních i proměnných ($(n - i + 1) \dots n$)
 - podproblémy řešeny pomocí BB s využitím LB a UB z předchozích běhů
- Při **řešení podproblému $(n - i + 1)$**
 - problém zahrnuje proměnné x_i, x_{i+1}, \dots, x_n
 - mějme částečné přiřazení pro tento podproblém $(a_i, a_{i+1}, \dots, a_{i+j})$ s nepřiřazenými proměnnými x_{i+j+1}, \dots, x_n
 - do dolní meze lze zahrnout optimální cenu $(n - i - j)$ podproblému $optim(x_{i+j+1}, \dots, x_n)$
 - $LB((a_i, a_{i+1}, \dots, a_{i+j})) = dist((a_i, a_{i+1}, \dots, a_{i+j})) + optim(x_{i+j+1}, \dots, x_n)$
 - $dist((a_i, a_{i+1}, \dots, a_{i+j}))$ vzdálenost (součet vah omezení na minulých proměnných)
 - optimální řešení přechozích problémů použita pro:
 - výběr hodnoty, pro zlepšení iniciální horní meze
- Vnořená prohledávání se vyplatí vzhledem k prořezání stavového prostoru