

Vestavěné predikáty pro labeling

- Instanciaci proměnné Variable hodnotami v její doméně

```
indomain( Variable )
```

hodnoty jsou instanciovány při backtrackingu ve vzrůstajícím pořadí

```
?- X in 4..5, indomain(X).
   X = 4 ? ;
   X = 5 ?
```

```
labeling( [] ).
```

```
labeling( [Var|Rest] ) :-      % výběr nejlevější proměnné k instanciaci
                             indomain( Var ),      % výběr hodnot ve vzrůstajícím pořadí
                             labeling( Rest ).
```

- labeling(Options, Variables)

```
?- A in 0..2, B in 0..2, B#< A, labeling([], [A,B]).
```

Hana Rudová, Logické programování I, 29. dubna 2012

2

CLP(FD)

CLP(FD) - prohledávání

Uspořádání hodnot a proměnných

- Při prohledávání je rozhodující **uspořádání hodnot a proměnných**
- Určují je **heuristiky výběru hodnot a výběru proměnných**

```
labeling( [] ).
labeling( Variables ) :-
    select_variable(Variables,Var,Rest),
    select_value(Var,Value),
    ( Var #= Value,
      labeling( Rest )
    );
    Var #\= Value ,          % nemusí dojít k instanciaci Var
    labeling( Variables ) % proto pokračujeme se všemi proměnnými včetně Var
).
```

- **Statické uspořádání:** určeno už před prohledáváním
- **Dynamické uspořádání:** počítá se během prohledávání

Hana Rudová, Logické programování I, 29. dubna 2012

3

CLP(FD)

Výběr hodnoty

- Obecný princip výběru hodnoty: **první úspěch (succeed first)**
 - volíme pořadí tak, abychom výběr nemuseli opakovat
 - ?- domain([A,B,C],1,2), A#B+C. optimální výběr A=2,B=1,C=1 je bez backtrackingu
- Parametry labeling/2 ovlivňující výběr hodnoty př. labeling([down], Vars)
 - up: doména procházena ve vzrůstajícím pořadí (default)
 - down: doména procházena v klesajícím pořadí
- Parametry labeling/2 řídící, jak je výběr hodnoty realizován (default)
 - step: volba mezi X #= M, X #\= M
 - viz dřívější příklad u "Uspořádání hodnot a proměnných"
 - enum: vícenásobná volba mezi všemi hodnotami v doméně
 - podobně jako při indomain/1

Hana Rudová, Logické programování I, 29. dubna 2012

4

CLP(FD)

Výběr proměnné

- Obecný princip výběru proměnné: **first-fail**
 - výběr proměnné, pro kterou je nejobtížnější nalézt správnou hodnotu
pozdější výběr hodnoty pro tuto proměnnou by snadněji vedl k failu
 - vybereme proměnnou s **nejmenší doménou**
 - ?- domain([A,B,C],1,3), A#<3, A#=B+C. nejlépe je začít s výběrem A
- Parametry labeling/2 ovlivňující výběr proměnné
 - leftmost: nejlevější (default)
 - ff: s (1) nejmenší velikostí domény fd_size(Var,Size)
(2) (pokud s nejmenší velikostí domény více, tak) nejlevější z nich
 - ffc: s (1) nejmenší velikostí domény fd_degree(Var,Size)
(2) největším množstvím omezení „čekajících“ na proměnné fd_degree(Var,Size)
(3) nejlevější z nich
 - min/max: s (1) nejmenší/největší hodnotou v doméně proměnné fd_min(Var,Min)/fd_max(Var,Max)
(2) nejlevnější z nich fd_min(Var,Min)/fd_max(Var,Max)

Hledání optimálního řešení

(předpokládejme minimalizaci)

- Parametry labeling/2 pro optimalizaci: minimize(F)/maximize(F)
 - Cena #= A+B+C, labeling([minimize(Cena)], [A,B,C])
- **Metoda větví a mezí (branch&bound)**
 - algoritmus, který implementuje proceduru pro minimalizaci (duálně pro maximalizaci)
 - uvažujeme nejhorší možnou cenu řešení *UB* (např. cena už nalezeného řešení)
 - počítáme dolní odhad *LB* ceny částečného řešení
LB je tedy nejlepší možná cena pro rozšíření tohoto řešení
 - procházíme strom a vyžadujeme, aby prozkoumávaná větev měla cenu $LB < UB$
pokud je $LB \geq UB$, tak víme, že v této větvi není lepší řešení a odřízneme ji
 - přidává se tedy inkrementálně omezení $LB \# < UB$ pro snižující se *UB* tak, jak nalézáme kvalitnější řešení

Opakování: kumulativní rozvrhování

- Vytvořte rozvrh pro následující úlohy, tak aby nebyla překročena kapacita 13 zdrojů, a **minimalizujte** celkovou dobu trvání

úloha	doba trvání	kapacita
t1	16	2
t2	6	9
t3	13	3
t4	7	7
t5	5	10
t6	18	1
t7	4	11

Řešení: kumulativní rozvrhování

```
?- schedule(13, [16,6,13,7,5,18,4], [2,9,3,7,10,1,11], 69, Ss, End).  
Ss = [0,16,9,9,4,4,0], End = 22 ?
```

```
schedule(Limit, Ds, Rs, MaxCas, Ss, End) :-  
    domain(Ss, 0, MaxCas), End in 0..MaxCas,  
    vytvor_ulohy(Ss,Ds,Rs,1,Tasks),  
    cumulative(Tasks, [limit(Limit)]),  
    after(Ss, Ds, End), % koncový čas  
    append(Ss, [End], Vars),  
    labeling([minimize(End)],Vars).
```

```
vytvor_ulohy([], [], [], _Id, []).
```

```
vytvor_ulohy([S|Ss], [D|Ds], [R|Rs], Id, [task(S,D,E,R,Id)|Tasks]):-  
    NewId is Id+1,  
    E #= S+D,  
    vytvor_ulohy(Ss,Ds,Rs, NewId,Tasks).
```

```
after([], [], _).
```

```
after([S|Ss], [D|Ds], End) :- E #>= S+D, after(Ss, Ds, End).
```

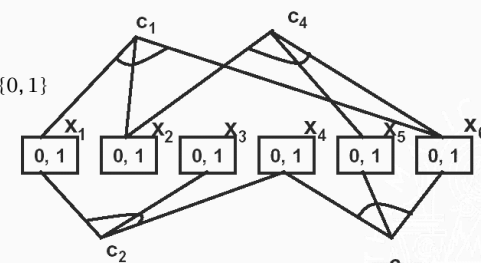
Algoritmy pro řešení problému splňování podmínek (CSP)

Grafová reprezentace CSP

- **Reprezentace podmínek**
 - intenzionální (matematická/logická formule)
 - extenzionální (výčet k-tic kompatibilních hodnot, 0-1 matice)
- **Graf:** vrcholy, hrany (hrana spojuje dva vrcholy)
- **Hypergraf:** vrcholy, hrany (hrana spojuje množinu vrcholů)
- Reprezentace CSP pomocí **hypergrafu podmínek**
 - vrchol = proměnná, hyperhrana = podmínka

Příklad

- proměnné x_1, \dots, x_6 s doménou $\{0, 1\}$
- omezení $c_1 : x_1 + x_2 + x_6 = 1$
 $c_2 : x_1 - x_3 + x_4 = 1$
 $c_3 : x_4 + x_5 - x_6 > 0$
 $c_4 : x_2 + x_5 - x_6 = 0$



Hana Rudová, Logické programování I, 29. dubna 2012

10

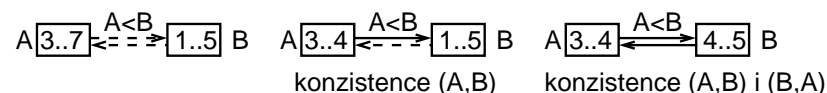
Algoritmy pro CSP

Binární CSP

- **Binární CSP**
 - CSP, ve kterém jsou pouze binární podmínky
 - unární podmínky zakódovány do domény proměnné
- **Graf podmínek** pro binární CSP
 - není nutné uvažovat hypergraf, stačí graf (podmínka spojuje pouze dva vrcholy)
- **Každý CSP lze transformovat na "korespondující" binární CSP**
- **Výhody a nevýhody binarizace**
 - získáváme unifikovaný tvar CSP problému, řada algoritmů navržena pro binární CSP
 - bohužel ale značné zvětšení velikosti problému
- **Nebinární podmínky**
 - složitější propagační algoritmy
 - lze využít jejich sémantiky pro lepší propagaci
 - příklad: all_diferent vs. množina binárních nerovností

Vrcholová a hranová konzistence

- **Vrcholová konzistence (node consistency) NC**
 - každá hodnota z aktuální domény V_i proměnné splňuje všechny unární podmínky s proměnnou V_i
- **Hranová konzistence (arc consistency) AC pro binární CSP**
 - **hrana** (V_i, V_j) je **hranově konzistentní**, právě když pro každou hodnotu x z aktuální domény D_i existuje hodnota y tak, že ohodnocení $[V_i = x, V_j = y]$ splňuje všechny binární podmínky nad V_i, V_j .
 - hranová konzistence je **směrová**
 - konzistence hrany (V_i, V_j) nezaručuje konzistenci hrany (V_j, V_i)



- **CSP je hranově konzistentní**, právě když

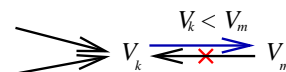
jsou všechny jeho hrany (v obou směrech) hranově konzistentní

Algoritmus revize hrany

- Jak udělat hranu (V_i, V_j) hranově konzistentní?
- Z domény D_i vyřadím takové hodnoty x , které nejsou konzistentní s aktuální doménou D_j (pro x neexistuje žádná hodnota y v D_j tak, aby ohodnocení $V_i = x$ a $V_j = y$ splňovalo všechny binární podmínky mezi V_i a V_j)
- procedure `revise((i,j))`
`Deleted := false`
`for $\forall x$ in D_i do`
`if neexistuje $y \in D_j$ takové, že (x,y) je konzistentní`
`then $D_i := D_i - \{x\}$`
`Deleted := true`
`end if`
`return Deleted`
`end revise`
- `domain([V1, V2], 2, 4)`, $V_1 \# < V_2$ `revise((1,2))` smaže 4 z D_1, D_2 se nezmění

Dosažení hranové konzistence problému

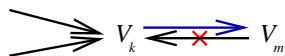
- Jak udělat CSP hranově konzistentní?
 - revize je potřeba opakovat, dokud se mění doména nějaké proměnné
 - efektivnější: opakování revizí můžeme dělat pomocí **fronty**
 - přidáváme do ní hrany, jejichž konzistence mohla být narušena zmenšením domény
- Jaké hrany přesně revidovat po zmenšení domény?
 - ty, jejichž konzistence může být zmenšením domény proměnné narušena jsou to hrany (i, k) , které vedou do proměnné V_k se zmenšenou doménou



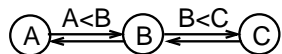
- hranu (m, k) vedoucí z proměnné V_m , která zmenšení domény způsobila, není třeba revidovat (změna se jí nedotkne)

Algoritmus AC-3

- procedure `AC-3(G)`
`Q := {(i,j) | (i,j) ∈ hrany(G), i ≠ j}` % seznam hran pro revizi
`while Q non empty do`
`vyber a smaž (k,m) z Q`
`if revise((k,m)) then` % pridani pouze hran, které
`Q := Q ∪ {(i,k) ∈ hrany(G), i ≠ k, i ≠ m}` % dosud nejsou ve fronte
`end while`
`end AC-3`



- Příklad:



$$\begin{aligned}
 A < B, B < C: & (3..7, 1..5, 1..5) \xrightarrow{AB} (3..4, \underline{1..5}, 1..5) \xrightarrow{BA} \\
 & (3..4, \underline{4..5}, 1..5) \xrightarrow{BC} (3..4, 4, \underline{1..5}) \xrightarrow{CB} (3..4, 4, 5) \\
 & \xrightarrow{AB} (3, 4, 5)
 \end{aligned}$$

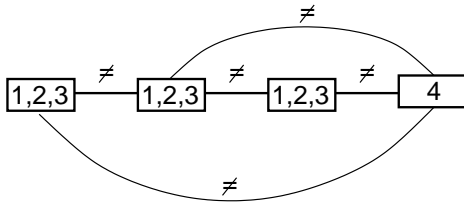
- Technika AC-3 je dnes asi nejpoužívanější, ale stále není optimální
- Jaké budou domény A, B, C po AC-3 pro: `domain([A,B,C], 1, 10)`, $A \# = B + 1$, $C \# < B$

Je hranová konzistence dostatečná?

- Použitím AC odstraníme mnoho nekompatibilních hodnot
 - Dostaneme potom řešení problému? NE
 - Víme alespoň zda řešení existuje? NE
- `domain([X,Y,Z], 1, 2)`, $X \# = Y$, $Y \# = Z$, $Z \# = X$
 - hranově konzistentní
 - nemá žádné řešení
- Jaký je tedy význam AC?
 - někdy dá řešení přímo
 - nějaká doména se vyprázdní \Rightarrow řešení neexistuje
 - všechny domény jsou jednoprvkové \Rightarrow máme řešení
 - v obecném případě se alespoň zmenší prohledávaný prostor

k-konzistence

- Mají NC a AC něco společného?
 - NC: konzistence jedné proměnné
 - AC: konzistence dvou proměnných
 - ... můžeme pokračovat
- CSP je **k-konzistentní** právě tehdy, když můžeme libovolné konzistentní ohodnocení (k-1) různých proměnných rozšířit do libovolné k-té proměnné

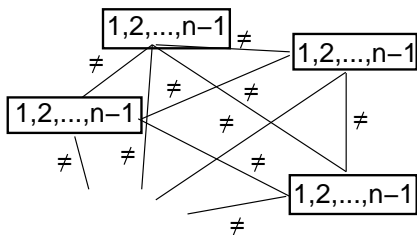


4-konzistentní graf

- Pro obecné CSP, tedy i pro nebinární podmínky

Konzistence pro nalezení řešení

- Máme-li graf s n vrcholy, jak silnou konzistenci potřebujeme, abychom přímo našli řešení?
 - silná n-konzistence je nutná pro graf s n vrcholy
 - n-konzistence nestačí (viz předchozí příklad)
 - silná k-konzistence pro $k < n$ také nestačí

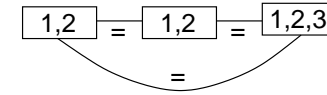


graf s n vrcholy
domény 1..(n-1)

silně k-konzistentní pro každé $k < n$
přesto nemá řešení

Silná k-konzistence

3-konzistentní graf



(1, 1) lze rozšířit na (1, 1, 1)

(2, 2) lze rozšířit na (2, 2, 2)

(1, 3) ani (2, 3) nejsou konzistentní dvojice (nerozšiřujeme je)

není 2-konzistentní
(3) nelze rozšířit

- CSP je **silně k-konzistentní** právě tehdy, když je j-konzistentní pro každé $j \leq k$
- Silná k-konzistence \Rightarrow k-konzistence
- Silná k-konzistence \Rightarrow j-konzistence $\forall j \leq k$
- k-konzistence $\not\Rightarrow$ silná k-konzistence
- NC = silná 1-konzistence = 1-konzistence
- AC = (silná) 2-konzistence

Řešení nebinárních podmínek

- k-konzistence má exponenciální složitost, v reálu se nepoužívá
- S n-árními podmínkami se pracuje přímo
- Podmínka je **obecně hranově konzistentní (GAC)**, právě když pro každou proměnnou V_i z této podmínky a každou hodnotou $x \in D_i$ existuje ohodnocení zbylých proměnných v podmínce tak, že podmínka platí
 - $A + B \neq C$, $A \in 1..3$, $B \in 2..4$, $C \in 3..7$ je obecně hranově konzistentní
- Využívá se sémantika podmínek
 - speciální typy konzistence pro globální omezení
 - viz all_distinct
 - konzistence mezi
 - propagace pouze při změně nejmenší a největší hodnoty v doměně proměnné
- Pro různé podmínky lze použít různý druh konzistence
 - $A \# < B$: hranová konzistence, konzistence mezi

Konzistenční algoritmus pro nebinární podmínky

- Algoritmus s **frontou proměnných** (někdy též nazýván AC-8)
 - opakovaně se provádí revize podmínek, dokud se mění domény
`procedure Nonbinary-AC-3-with-Variables((V,D,C))`
`Q := V`
`while Q non empty do`
 vyber a smaž $V_j \in Q$
 for $\forall C$ takové, že $V_j \in scope(C)$ do
 $W := revise(V_j, C)$
 // W je množina proměnných jejichž, doména se změnila
 if $\exists V_i \in W$ taková, že $D_i = \emptyset$ then return fail
 $Q := Q \cup \{W\}$
 end Non-binary-consistency
 - rozsah omezení** $scope(C)$: množina proměnných, na nichž je C definováno
- Implementace: u každé proměnné je seznam **vybraných podmínek** pro propagaci, REVISE procedury pro tyto podmínky definuje uživatel v závislosti na typu podmínky

Konzistence mezi a aritmetická omezení

- $A \#= B + C \Rightarrow \min(A) = \min(B) + \min(C), \max(A) = \max(B) + \max(C)$
 $\min(B) = \min(A) - \max(C), \max(B) = \max(A) - \min(C)$
 $\min(C) = \min(A) - \max(B), \max(C) = \max(A) - \min(B)$
 - změna $\min(A)$ vyvolá pouze změnu $\min(B)$ a $\min(C)$
 - změna $\max(A)$ vyvolá pouze změnu $\max(B)$ a $\max(C)$, ...
- Příklad: $A \text{ in } 1..10, B \text{ in } 1..10, A \#= B + 2, A \#> 5, A \#\neq 8$
 $A \#= B + 2 \Rightarrow \min(A)=1+2, \max(A)=10+2 \Rightarrow A \text{ in } 3..10$
 $\Rightarrow \min(B)=1-2, \max(B)=10-2 \Rightarrow B \text{ in } 1..8$
 $A \#> 5 \Rightarrow \min(A)=6 \Rightarrow A \text{ in } 6..10$
 $\Rightarrow \min(B)=6-2 \Rightarrow B \text{ in } 4..8$ (nové vyvolání $A \#= B + 2$)
 $A \#\neq 8 \Rightarrow A \text{ in } (6..7) \setminus (9..10)$ (meze stejně, k propagaci $A \#= B + 2$ nedojde)
- Vyzkoušejte si: $A \#= B - C, A \#>= B + C$

Konzistence mezi

- Bounds consistency BC**: slabší než obecná hranová konzistence
 - podmínka má **konzistentní meze (BC)**, právě když pro každou proměnnou V_j z této podmínky a každou hodnou $x \in D_j$ existuje ohodnocení zbylých proměnných v podmínce tak, že je podmínka splněna a pro vybrané ohodnocení y_i proměnné V_i platí $\min(D_i) \leq y_i \leq \max(D_i)$
 - stačí propagace pouze při **změně minimální nebo maximální hodnoty (při změně mezi)** v doměně proměnné
- Konzistence mezi pro nerovnice**
 - $A \#> B \Rightarrow \min(A) = \min(B)+1, \max(B) = \max(A)-1$
 - příklad: $A \text{ in } 4..10, B \text{ in } 6..18, A \#> B$
 $\min(A) = 6+1 \Rightarrow A \text{ in } 7..10$
 $\max(B) = 10-1 \Rightarrow B \text{ in } 6..9$
 - podobně: $A \#< B, A \#>= B, A \#<= B$

Globální podmínky

- Propagace je lokální
 - pracuje se s jednotlivými podmínkami
 - interakce mezi podmínkami je pouze přes domény proměnných
- Jak dosáhnout více, když je silnější propagace drahá?
- Seskupíme několik podmínek do jedné tzv. **globální podmínky**
- Propagaci přes globální podmínku řešíme speciálním algoritmem navrženým pro danou podmínku
- Příklady:
 - `all_different` omezení: hodnoty všech proměnných různé
 - `serialized` omezení: rozvržení úloh zadaných startovním časem a dobou trvání tak, aby se nepřekrývaly

Propagace pro all_distinct

- $U = \{X_2, X_4, X_5\}$, $dom(U) = \{2, 3, 4\}$:

$\{2, 3, 4\}$ nelze pro X_1, X_3, X_6

$X_1 \in 5..6, X_3 = 5, X_6 \in \{1\} \setminus (5..6)$

- **Konzistence:** $\forall \{X_1, \dots, X_k\} \subset V : card\{D_1 \cup \dots \cup D_k\} \geq k$
stačí hledat **Hallův interval** I : velikost intervalu I je rovna
počtu proměnných, jejichž doména je v I

učitel	min	max
Jan	3	6
Petr	3	4
Anna	2	5
Ota	2	4
Eva	3	4
Marie	1	6

- **Inferenční pravidlo**

- $U = \{X_1, \dots, X_k\}$, $dom(U) = \{D_1 \cup \dots \cup D_k\}$

- $card(U) = card(dom(U)) \Rightarrow \forall v \in dom(U), \forall X \in (V - U), X \neq v$

- hodnoty v Hallově intervalu jsou pro ostatní proměnné nedostupné

- **Složitost:** $O(2^n)$ - hledání všech podmnožin množiny n proměnných (naivní)
 $O(n \log n)$ - kontrola hraničních bodů Hallových intervalů (1998)