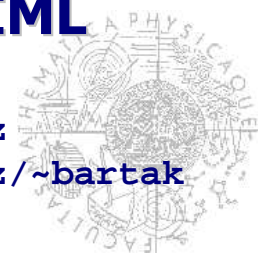


Umělá intelligence I



Roman Barták, KTIML

roman.bartak@mff.cuni.cz
<http://ktiml.mff.cuni.cz/~bartak>



6

Na úvod

- Zatím pro nás byl model světa **černou skříňkou**, ke které přistupujeme pouze přes:
 - funkci následníka
 - test cílového stavu
 - heuristickou funkci (vzdálenost do cíle)
- **Dnes** si ukážeme
 - jednu z možných obecných reprezentací problémů – **problém splňování podmínek (CSP)**
 - má vnitřní strukturu, kterou lze využít při řešení
 - obecné metody pro **řešení CSP**
 - kombinace prohledávání a odvozovacích technik



- **Logická hádanka**, jejímž cílem je doplnit chybějící čísla 1-9 do tabulky 9×9 tak, aby se čísla neopakovala v žádném řádku, sloupci ani v malých čtvercích 3×3 .

9	6	3	1	7	4	2	5	8
1	7	8	3	2	5	6	4	9
2	5	4	6	8	9	7	3	1
8	2	1	4	3	7	5	9	6
4	9	6	8	5	2	3	1	7
7	3	5	9	6	1	8	2	4
5	8	9	7	1	3	4	6	2
3	1	7	2	4	6	9	8	5
6	4	2	5	9	8	1	7	3

Trochu historie

1979: poprvé publikováno v New Yorku

„Number Place“ – „Umísti číslice“

1986: populární v Japonsku

Sudoku – zkráceno z japonštiny "Súdži wa dokušin ni kagiru"
"Čísla musí být jedinečná"

2005: populární mezinárodně

Umělá inteligence I, Roman Barták

Začínáme se Sudoku

Jak poznáme, kam které číslo patří?

x	x	6	1	3				
3	9	x					1	
2	1	8				4		

- Využijeme informace, že každé číslo je v řádku maximálně jedenkrát.

A co když to nestačí?

- Podíváme se do sloupců resp. zkombinujeme informaci ze sloupců a řádků.

		6	x	1	3				
3	9		x	x	2			1	
2	1	8	x	x	x	4			
8	7		2						
			8	6	1				
					7		4	9	
		3				7		8	
	4							2	5
			9	2		3			

Umělá inteligence I, Roman Barták

Sudoku o krok dál

		6		1	3	²	x	²
3	9				2	x	1	x
2	1	8				4	x	x
8	7		2					
			8	6	1			
				7			4	9
	3					7		8
	4						2	5
			9	2		3		

- Pokud řádky ani sloupce neposkytnout přesnou informaci, alespoň si můžeme poznamenat, kde dané číslo může ležet.

- Poloha čísla může být odvozena i z přítomnosti jiných čísel a z vlastnosti, že každé číslo se musí objevit alespoň jednou.

	5	6		1	3			
3	9				2			1
2	1	8				4		
8	7		2			6		1
			8	6	1			
				7			4	9
		3				7	9	8
	4					1	2	5
			9	2		3	6	4

Umělá inteligence I, Roman Barták

Sudoku obecně

5	3			7				
6			1	9	5			
	9	8					6	
8				6				3
4			8		3			1
7				2				6
	6					2	8	
			4	1	9			5
				8			7	9

1	2	3
4	5	6
7	8	9

Na každé políčko se podíváme jako na **proměnnou** nabývající hodnoty z **domény** $\{1, \dots, 9\}$.

Mezi všemi dvojicemi proměnných v řádku, sloupci či malém čtverci je **podmínka** nerovnosti.

Hodnoty nesplňující podmínky **škrtáme**.

Takto zadaný problém se nazývá **problém splňování omezujících podmínek**.

Škrtání hodnot – **filtrace domén** – se provádí tak dlouho, dokud se nějaká doména mění.

Umělá inteligence I, Roman Barták

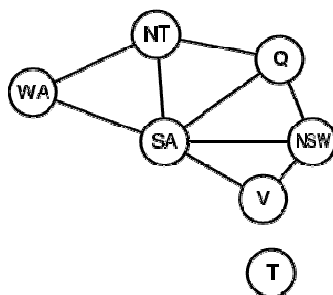
Problém splňování podmínek se skládá z:

- konečné množiny **proměnných**
 - popisují „atributy“ řešení, o kterých je potřeba rozhodnout například pozici dámy na šachovnici
- **domén** – konečné množiny hodnot pro proměnné
 - popisují možnosti, které máme při rozhodování např. čísla řádků pro umístění dámy
 - někdy se definuje jedna superdoména společná pro všechny proměnné a individuální domény se v ní vytyčí přes unární podmínky
- konečné množiny **podmínek**
 - podmínka je libovolná relace nad množinou proměnných například $poziceA \neq poziceB$
 - může být definována extenzionálně (jako množina kompatibilních n-tic) nebo intenzionálně (formulí)

Umělá inteligence I, Roman Barták

Příklad CSP

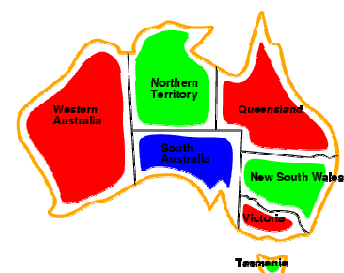
- Najděte obarvení států (červená, modrá, zelená) takové, že sousední státy nemají stejnou barvu.



- **Reprezentace formou CSP**
 - proměnné: {WA, NT, Q, NSW, V, SA, T}
 - superdoména: {č, m, z}
 - podmínky: $WA \neq NT$ atd.
- Lze také popsat formou **sítě podmínek** (vrcholy=proměnné, hrany=podmínky)

■ Řešení problému

WA = č, NT = z, Q = č, NSW = z,
V = č, SA = m, T = z



Umělá inteligence I, Roman Barták



Stav odpovídá přiřazení hodnot do (některých) proměnných.

Konzistentní stav (přiřazení) neporušuje žádnou z podmínek.

V **úplném stavu** (přiřazení) mají všechny proměnné přiřazenu hodnotu.

Cílem je najít úplný konzistentní stav (přiřazení).

Někdy se k definici problému přidává **objektivní funkce**, tj. funkce definovaná na (některých) proměnných. Potom je **optimálním cílovým stavem** úplný konzistentní stav (přiřazení), který maximalizuje/minimalizuje hodnotu objektivní funkce.

Jak řešit CSP?

- Zatím jsme se naučili **prohledávací algoritmy**, tak je zkusíme i pro CSP.
 - **počáteční stav**: prázdné přiřazení
 - **možné akce**: přiřazení hodnoty do volné proměnné takové, že neporuší žádnou podmínku
 - **cíl**: úplné konzistentní přiřazení

Poznámky:

- řešící postup je stejný pro všechny CSP
- řešení je vždy v hloubce n , kde n je počet proměnných
 - můžeme bez problémů použít DFS (bez kontroly cyklů)
- pořadí akcí nemá žádný vliv na řešení (problém je tzv. **komutativní**)
 - $\langle WA=\checkmark, NT=z \rangle$ je stejné jako $\langle NT=z, WA=\checkmark \rangle$
- pro řešení CSP lze používat i jiná typy větvení než enumeraci (například půlení domén)

Backtracking

rekurzivní algoritmus

- Základní neinformovaný algoritmus pro řešení CSP
 - postupně přiřazujeme hodnoty do volných proměnných
 - pokud žádná hodnota přiřadit nelze, potom u poslední přiřazené proměnné zkusíme jinou hodnotu

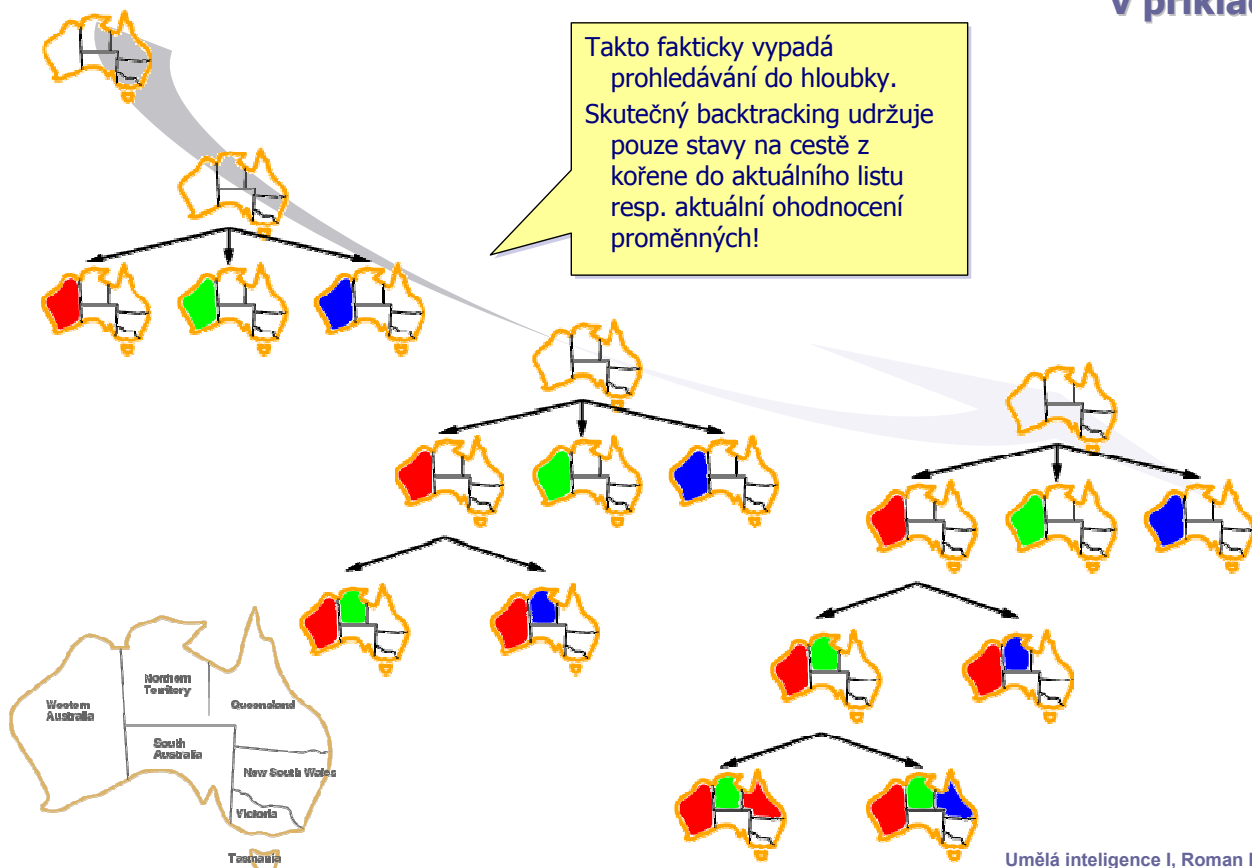
```
function BACKTRACKING-SEARCH(csp) returns a solution, or failure
  return RECURSIVE-BACKTRACKING({}, csp)

function RECURSIVE-BACKTRACKING(assignment, csp) returns a solution, or failure
  if assignment is complete then return assignment
  var ← SELECT-UNASSIGNED-VARIABLE(Variables[csp], assignment, csp)
  for each value in ORDER-DOMAIN-VALUES(var, assignment, csp) do
    if value is consistent with assignment according to Constraints[csp] then
      add { var = value } to assignment
      result ← RECURSIVE-BACKTRACKING(assignment, csp)
      if result ≠ failure then return result
      remove { var = value } from assignment
  return failure
```

Umělá inteligence I, Roman Barták

Backtracking

v příkladě



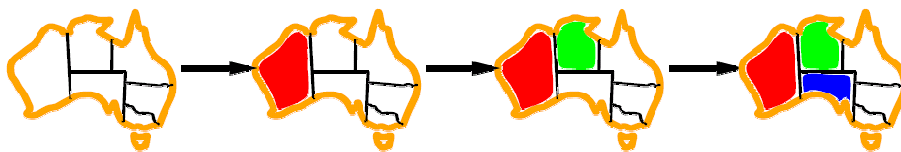
Umělá inteligence I, Roman Barták



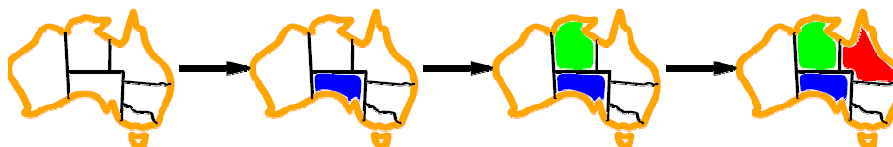
Jak ovlivnit efektivitu prohledávání?

- **volbou „správné“ hodnoty**
 - zpravidla problémově závislé
- **volbou proměnné pro ohodnocení**
 - i když nakonec musíme přiřadit hodnoty do všech proměnných, může pořadí proměnných ovlivnit velikost prohledávaného prostoru
 - úspěšné problémově nezávislé heuristiky
- **včasnou detekcí slepých větví**
 - odvozením dodatečné informace
- **využitím struktury problému**
 - některé problémy (např. CSP se stromovým grafem podmínek) lze vyřešit bez navracení

- **Nejvíce omezená proměnná**
 - tj. proměnná s nejmenším počtem možných akcí
 - tj. proměnná s nejmenší doménou
 - tzv. **dom heuristika**

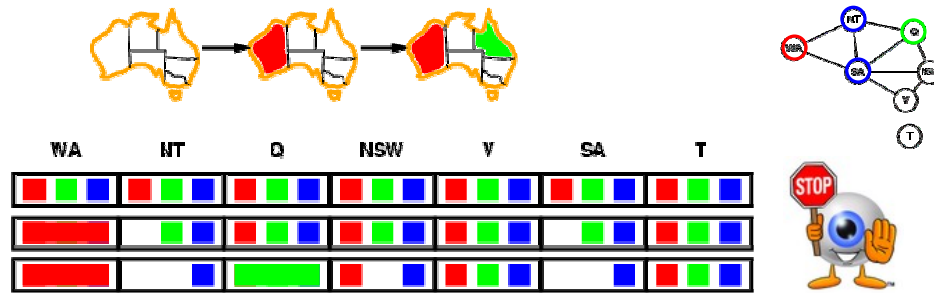


- **Proměnná s nejvíce podmínkami s volnými proměnnými**
 - tzv. **deg heuristika**
 - používá se pro dodatečný výběr pokud dom heuristika neurčí jedinou proměnnou (**dom+deg heuristika**)



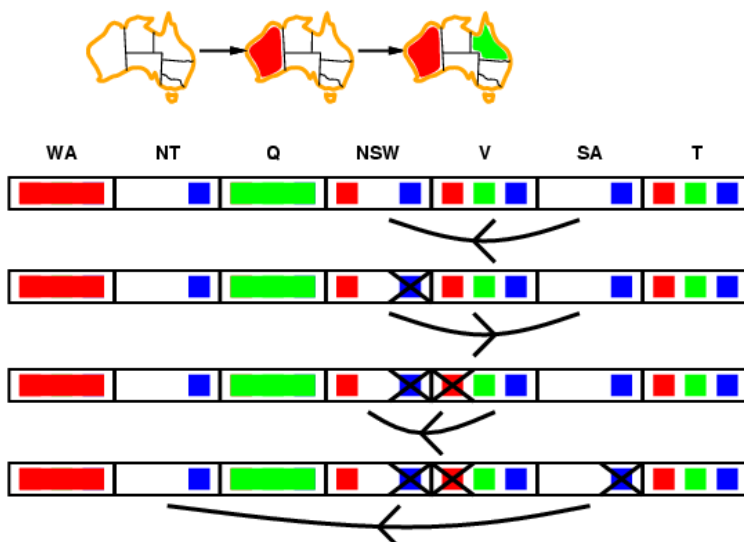
V obou případech se jedná o instanci **pravidla prvního neúspěchu** (fail-first), které doporučuje vybrat proměnnou, jejíž ohodnocení nejspíše povede k neúspěchu.

- Nemohli bychom z podmínek odvodit ještě více informací?



- pokud bychom se při kontrole dopředu podívali i na podmínky mezi dosud neohodnocenými proměnnými, zjistíme, že sousedé NT a SA nemohou být najednou modří, což jsou jediné hodnoty v jejich doménách
- protože se přiřazená hodnota propaguje přes všechny podmínky do dalších proměnných, hovoříme o **propagaci podmínek** nebo také o **pohledu dopředu** (look ahead)
- realizuje se metodou udržování **konzistence podmínek**

- každá podmínka odfiltruje z domén „svých“ proměnných hodnoty, které ji nesplňují
- často se realizuje směrově odstraněním hodnot z domény proměnné X, které nemají podporu v doméně proměnné Y z (binární) podmínky (X,Y) a naopak



- filtraci je třeba zavolat kdykoliv se změní doména proměnné Y
- filtrace se tak opakuje, dokud se zmenšují domény až do dosažení pevného bodu nebo vyprázdnění nějaké domény

Algoritmus AC-3

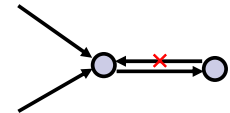
function AC-3(*csp*) returns the CSP, possibly with reduced domains
inputs: *csp*, a binary CSP with variables $\{X_1, X_2, \dots, X_n\}$
local variables: *queue*, a queue of arcs, initially all the arcs in *csp*

while *queue* is not empty **do**
 (X_i, X_j) \leftarrow REMOVE-FIRST(*queue*)
if RM-INCONSISTENT-VALUES(X_i, X_j) **then**
 for each X_k **in** NEIGHBORS[X_i] **do**
 add (X_k, X_i) to *queue*

Algoritmus lze volat inkrementálně v rámci prohledávání - pokud se instancovala proměnná X_i , potom se fronta inicializuje všemi hranami (podmínkami), které do ní vedou.

Pokud se změnila doména proměnné X_i , potom je potřeba zkontrolovat všechny hrany (podmínky), které do ní vedou s výjimkou X_j .

function RM-INCONSISTENT-VALUES(X_i, X_j) returns true iff remove a value
removed \leftarrow false
for each x **in** DOMAIN[X_i] **do**
 if no value y in DOMAIN[X_j] allows (x, y) to satisfy constraint(X_i, X_j)
 then delete x from DOMAIN[X_i]; *removed* \leftarrow true
return *removed*



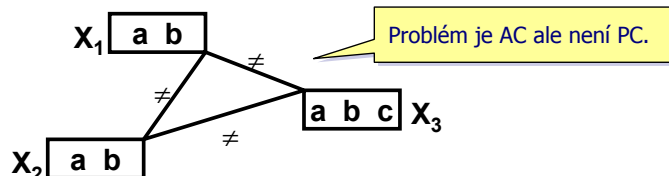
Filtrace domény proměnné X_i odstraní hodnoty, které nemají kompatibilní hodnotu v proměnné X_j a zároveň oznámí, zda se něco smazalo. Pokud známe sémantiku podmínky, nemusíme kontrolovat hodnotu po hodnotě (např. u $X < Y$)

Časová složitost algoritmu $O(ed^3)$, kde e je počet podmínek a d velikost domény, není optimální, protože se opakovaně testují stejné dvojice hodnot. Památováním si výsledků testů lze udělat optimálně v $O(ed^2)$, AC-4, AC-3.1, AC-2001

Silnější konzistence

- Obecně lze definovat **k-konzistenci**, jako zajištění, že pro konzistentní hodnoty $(k-1)$ různých proměnných lze najít konzistentní hodnotu libovolné další proměnné

- hranová konzistence (AC) = 2-konzistence
- konzistence po cestě (PC) = 3-konzistence



- Je-li problém i -konzistentní $\forall i=1, \dots, n$ (n je počet proměnných), potom umíme řešit bez navracení.

- v DFS vždy najdeme hodnotu další proměnné, která je kompatibilní s i předchůdci

- Bohužel, složitost k -konzistence je exponenciální v k .

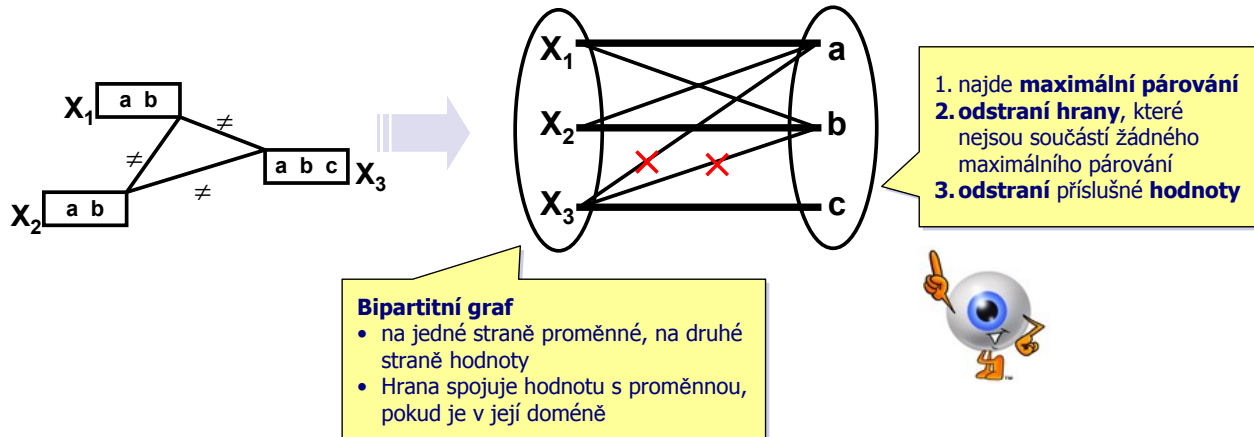
Globální podmínky

- Místo silnějších typů konzistencí se v praxi spíše používají tzv. **globální podmínky**, které v sobě sdružují několik jednoduchých podmínek a speciálním filtračním algoritmem zajišťují pro tuto množinu podmínek globální konzistenci.

Příklad:

podmínka **all_different**($\{X_1, \dots, X_k\}$)

- nahrazuje binární nerovnosti $X_1 \neq X_2, X_1 \neq X_3, \dots, X_{k-1} \neq X_k$
- **all_different**($\{X_1, \dots, X_k\}$) = $\{(d_1, \dots, d_k) \mid \forall i d_i \in D_i \ \& \ \forall i \neq j \ d_i \neq d_j\}$
- filtrační algoritmus založen na párování v bipartitních grafech



Umělá inteligence I, Roman Barták

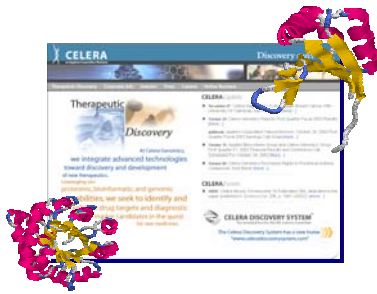
Finální poznámky

- **Deklarativní přístup** k řešení problémů
 - vytvoříme **model** (proměnné, domény, podmínky)
 - použijeme **obecný řešič** podmínek
- Možná rozšíření
 - **optimalizační problémy**
 - řešeno metodou větví a mezí (branch-and-bound)
 - **měkké podmínky**
 - podmínka určuje pouze preferenci, kterou je dobré respektovat
 - Řeší se podobně jako optimalizační problémy
- Jiné řešící techniky
 - **lokální prohledávání** (na cestě nezáleží)
 - celočíselné programování

Umělá inteligence I, Roman Barták

Bioinformatika

- sekvencování DNA
- hledání 3D struktury proteinů



Plánování

- autonomní plánování operací kosmických lodí (Deep Space 1)



Rozvrhování výroby

- úspory po aplikaci CSP: denně US\$ 0.2-1 milión



Umělá inteligence I, Roman Barták

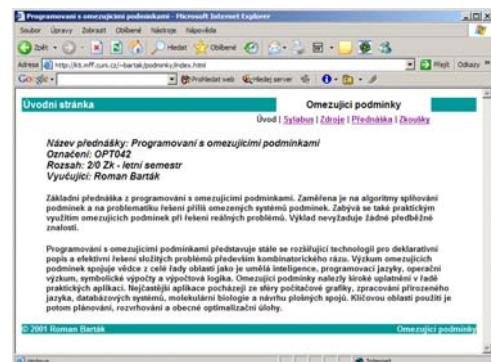
Pro zájemce

■ Systémy pro řešení podmínek

- SICStus Prolog (v našich laboratořích)
- ECLiPSe (Open Source, <http://eclipse.crosscoreop.com/>)
- GECODE (Open Source C++, <http://www.gecode.org/>)
- ...

■ Přednáška **Programování s omezujícími podmínkami**

- **LS 2/0 Zk**
- <http://kti.mff.cuni.cz/~bartak/podminky/>



Umělá inteligence I, Roman Barták