

Programování s omezeními podmínkami

Roman Barták, KTIML

bartak@ktiml.mff.cuni.cz
http://ktiml.mff.cuni.cz/~bartak

Co bylo minule

Konzistenční techniky v praxi
událostmi řízené programování
návrh propagace přes podmínky

Globální podmínky
podmínka all-different

Prohledávání a konzistenční techniky
Look Back schéma
backtracking, backjumping, backmarking
Look Ahead schéma
forward checking
partial look ahead
(full) look ahead



Omezující podmínky, Roman Barták

Uspořádání proměnných

Pořadí proměnných při ohodnocování výrazně ovlivňuje efektivitu výpočtu (viz stromové struktury).

Jak volit pořadí proměnných obecně?
Princip prvního neúspěchu (FIRST-FAIL)

„vyber proměnnou, jejíž ohodnocení nejspíše povede k neúspěchu“
lepší je vypořádat se s neúspěchem dříve, později to bude těžší

- **proměnné s menší doménou dříve** (dynamické uspořádání)
větší pravděpodobnost nemožnosti vybrat správnou hodnotu dynamické uspořádání je vhodné, jen pokud při řešení získáváme nějaká další informace (algoritmy pohledu dopředu)
- „nejdříve řeš těžké případy, pokud je odložíš, budou ještě těžší“
- **proměnné s více podmínkami dříve**
tyto proměnné je složitější ohodnotit (je možné zohlednit i složitost podmínky)
tato heuristika se používá při stejně velkých doménách
- **proměnné s více podmínkami s minulými proměnnými dříve**
statická heuristika vhodná i pro prostý backtracking

Omezující podmínky, Roman Barták

Uspořádání hodnot

Pořadí, v jakém pro proměnnou vybíráme hodnotu, také ovlivňuje efektivitu (pokud vždy volíme správně, nemusíme se vracet).

Jak volit pořadí hodnot pro proměnnou obecně?
Princip prvního úspěchu (SUCCEED FIRST)

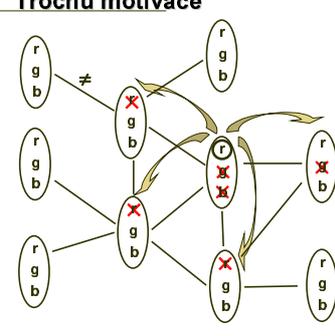
„vyber hodnotu, která nejspíše patří do řešení“
pokud to není žádná hodnota, na pořadí nezáleží (kontrolujeme vše)
pokud taková hodnota existuje, je dobré ji najít dříve
SUCCEED FIRST nejde proti FIRST-FAIL výběru proměnné!

- **hodnota, která má nejvíc podpor dříve**
tuto informaci lze získat například z AC-4
- **hodnota, jejíž výběr nejméně omezí ostatní proměnné**
tuto informaci lze získat například ze singleton konzistence
- **hodnota, která vede k zjednodušení problému**
vyřeš jednodušší variantu (např. strom) zbytku problému

Obecné heuristiky výběru hodnoty se zpravidla nevypláčí.
Nelepší je pokud konkrétní problém dává preference pro výběr hodnoty!

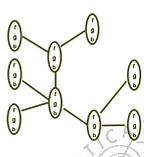
Omezující podmínky, Roman Barták

Trochu motivace



- 1) ohodnotíme proměnnou
- 2) zajistíme konzistenci
- 3) zbytek problému vyřešíme bez navracení

Jak to?



**Je-li CSP graf acyklický, umíme najít řešení bez navracení (stačí AC)!
CSP grafy ale většinou nejsou acyklické!**

Omezující podmínky, Roman Barták

Algoritmus eliminace cyklů (CC)

Uděláme-li CSP graf acyklický, můžeme problém řešit bez navracení.
Jak se zbavit cyklů?
stačí ohodnotit proměnné na cyklech (ohodnocení = vyřazení z grafu)
dokonce stačí ohodnotit jen kružnicový řez (cycle-cutset)
kružnicový řez = množina vrcholů, jejichž odstranění zruší všechny cykly

Algoritmus Cycle Cutset

```

procedure cycle-cutset(G)
  C ← find-cycle-cutset(G)
  while ex. labelling of variables in C satisfying all constraints do
    LC ← a (another) labelling of variables in C satisfying all constraints
    enforce DAC from C to the remaining variables
    if all domains are non-empty then
      LR ← labelling of remaining variables (out of C) using backtrack-free search
      return LC+LR
    end if
  end while
  return fail
end cycle-cutset
  
```

Omezující podmínky, Roman Barták

Problémy metody eliminace cyklů

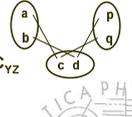
Při ohodnocování množiny cycle-cutset dochází k thrashingu.

Příklad 1:

X,Y,Z - pořadí ohodnocování
předpokládáme, že pro X=a není v Z kompatibilní hodnota
pokaždé, když položíme X=a, dojde k chybě
lze řešit zajištěním konzistence před startem algoritmu

Příklad 2:

X,Y,Z - pořadí ohodnocování
(a,c), (b,d) ∈ C_{XZ}, (a,d) ∈ C_{XZ}, (p,c) ∈ C_{YZ}, (p,d), (q,c) ∈ C_{YZ}
pokaždé, když položíme X=a, Y=p, dojde k chybě
předem provedená konzistence to neodhalí
potřebuje udržování konzistence v průběhu ohodnocování



Co třeba použít MAC ve spojení s technikou CC?

Omezující podmínky, Roman Bariák

MAC Extended

méně ohodnocování

ohodnocujeme (při prohledávání) jen malou množinu proměnných

méně propagace

udržíme pouze částečnou konzistenci (kterou lze ovšem rozšířit na plnou hranovou konzistenci)

Algoritmus MACE

- 1) zajisti hranovou konzistenci (pokud nelze, vrať neúspěch)
- 2) rozděl proměnné do dvou množin:
množina C cycle-cutset
množina U proměnných, které nejsou v žádném cyklu
(poznamenejme, že U nemusí být doplňkem C)
- 3) odpoj U z grafu (v U nebudeme nadále zajišťovat konzistenci)
- 4) while C ≠ ∅ do
 - 4a) zvol hodnotu pro proměnnou z C
 - 4b) zajisti hranovou konzistenci
pokud nelze vrať se na 4a (nebo k předchozí proměnné)
 - 4c) odpoj proměnné s jednoprvkovou doménou (přidej je do U)
 - 4d) odpoj proměnné, které nejsou v žádném cyklu (přidej je do U)
- 5) znovu připoj proměnné z U
a zajisti směrovou hranovou konzistenci do U
- 6) najdi úplné řešení prohledáváním bez navracení

Omezující podmínky, Roman Bariák

Hledání kružnicového řezu

CC i MACE potřebují množinu cycle-cutset (menší množina CC je lepší)
Bohužel není znám polynomiální algoritmus pro hledání minimální CC.

Heuristiky:

- do CC dávej proměnné podle stupně (vyšší stupeň dříve)
- " + přidej pouze proměnné, které jsou v cyklu
- do CC dávej proměnné podle počtu cyklů, ve kterých se nachází

Algoritmus hledání cycle-cutset

```

procedure find-cycle-cutset(G)
  (V,E) = G
  Q ← order elements in V by descending order of their degrees in G
  CC ← {}
  while the graph G is cyclic do
    V ← first element in Q
    CC ← CC ∪ {V}
    Q ← Q - {V}
    remove V and edges involving it from the constraint graph G
  end while
  return CC
end find-cycle-cutset
    
```

Omezující podmínky, Roman Bariák

Lokální prohledávání

Dosud: algoritmy rozšiřují částečné konzistentní ohodnocení na ohodnocení úplné (a konzistentní).

Metoda generuj a testuj: prochází úplná nekonzistentní ohodnocení dokud nenajde konzistentní ohodnocení.

Problém GT - generátor nepoužívá výsledku testu
Následující ohodnocení můžeme generovat na základě výsledku testu.

- budeme dělat jen lokální změny ohodnocení
- další ohodnocení je „lepší“ než předchozí
lepší = splňuje více podmínek
- ohodnocení nejsou generována systematicky
ztrácíme úplnost algoritmu
výměnou za rychlost

Omezující podmínky, Roman Bariák

Terminologie lokálního prohledávání

stav - ohodnocení všech proměnných

evaluace - hodnota objektivní funkce (počet nesplněných podmínek)

okolí - množina stavů lokálně se lišících od daného stavu
(liší se v hodnotě jedné proměnné)

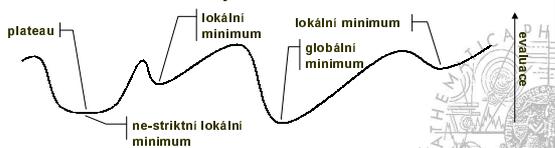
lokální optimum - stav, v jehož okolí není „lepší“ stav a zároveň není optimum

striktní lokální optimum - stav, který není optimum a v jehož okolí jsou pouze „horší“ stavy

ne-striktní lokální optimum - lokální optimum, které není striktní

globální optimum - stav, dosahující nejlepší evaluace

plateau - množina stavů se stejnou evaluací



Omezující podmínky, Roman Bariák

Metoda největšího stoupání (HC)

Asi nejnámější metoda lokálního prohledávání (hill climbing)

začíná v náhodně vybraném stavu

hledá vždy nejlepší stav v okolí

okolí = hodnota libovolné proměnné je změněna

velikost okolí = $\sum_{i=1}^n (D_i - 1) = n * (d - 1)$

„útek“ ze striktního lokálního minima pomocí restartu

Algoritmus Hill Climbing

```

procedure hill-climbing(Max_Flips)
  restart: s ← random valuation of variables;
  for j:=1 to Max_Flips do % omezený počet kroků
    if eval(s)=0 then return s
    if s is a strict local minimum then
      go to restart
    else
      s ← neighbourhood with the smallest evaluation value
    end if
  end for
  go to restart
end hill-climbing
    
```

Omezující podmínky, Roman Bariák

Metoda minimalizace konfliktů (MC)

Pozorování:

- okolí u hill-climbing je poměrně velké ($n \cdot (d-1)$)
- pouze změna konfliktní proměnné může přinést zlepšení

Metoda minimalizace konfliktů (min-conflicts)

- vybere **náhodně konfliktní proměnnou** a zkusí ji **změnit k lepšímu**
- okolí = hodnota zvolené proměnné *i* je změněna
- velikost okolí = $(D_i-1) \cdot (d-1)$

Algoritmus Min-Conflicts

```
procedure MC(Max_Moves)
  s ← random valuation of variables
  nb_moves ← 0
  while eval(s) > 0 & nb_moves < Max_Moves do
    choose randomly a variable V in conflict
    choose a value v' that minimises the number of conflicts for V
    if v' ≠ current value of V then
      assign v' to V
      nb_moves ← nb_moves + 1
    end if
  end while
  return s
end MC
```

Neumí vyskočit z lokálního minima

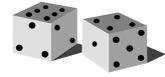


Omezující podmínky: Roman Barták

Náhodná procházka (RW)

Jak se dostat z lokálního optima bez restartu (tj. lokálním krokem)?

Přidání „šumu“ do algoritmu!



Náhodná procházka (random walk)

stav z okolí je volen náhodně (resp. hodnota je volena náhodně)

tato metoda samostatně těžko povede k řešení potřebujeme nějaké zacílení

Náhodná procházka je kombinována z heuristikou určující další tah pomocí **pravděpodobnostního rozložení**:

- p - pravděpodobnost náhodného kroku
- $(1-p)$ - pravděpodobnost použití směrové heuristiky

Omezující podmínky: Roman Barták

Náhodná procházka a minimalizace konfliktů (MCRW)

MC vede algoritmus k cíli (splnění všech podmínek) a RW umožňuje vyskočení z lokálního minima.

Algoritmus Min-Conflicts-Random-Walk

```
procedure MCRW(Max_Moves, p)
  s ← random valuation of variables
  nb_moves ← 0
  while eval(s) > 0 & nb_moves < Max_Moves do
    if probability p verified then
      choose randomly a variable V in conflict
      choose randomly a value v' for V
    else
      choose randomly a variable V in conflict
      choose a value v' that minimises the number of conflicts for V
    end if
    if v' ≠ current value of V then
      assign v' to V
      nb_moves ← nb_moves + 1
    end if
  end while
  return s
end MCRW
```

$0.02 \leq p \leq 0.1$

Omezující podmínky: Roman Barták

Náhodná procházka a největší stoupání (SDRW)

V kombinaci s RW můžeme použít také HC heuristiku. Potom není potřeba restart.

Algoritmus Steepest-Descent-Random-Walk

```
procedure SDRW(Max_Moves, p)
  s ← random valuation of variables
  nb_moves ← 0
  while eval(s) > 0 & nb_moves < Max_Moves do
    if probability p verified then
      choose randomly a variable V in conflict
      choose randomly a value v' for V
    else
      choose a move <V, v'> with the best performance
    end if
    if v' ≠ current value of V then
      assign v' to V
      nb_moves ← nb_moves + 1
    end if
  end while
  return s
end SDRW
```



Omezující podmínky: Roman Barták