

Algoritmy cyklického vylepšovania

Algoritmus cyklického vylepšovania vychádza z ľubovoľného začiatkového stavu opisujúceho úplnú konfiguráciu a postupne mení stav tak, aby sa konfigurácia vylepšovala z hľadiska približovania sa k cieľovému stavu.

```
function GENEROVANIE-A-TESTOVANIE(problém, GENERUJ-STAV)
returns stav riešenia
static: možné-riešenie, stav (ak riešením je stav)
        alebo posledný stav na ceste (ak riešením je cesta)

loop do
    možné-riešenie ← GENERUJ-STAV(STAV[problém])
    if CIEĽOVÝ-TEST[problém] aplikovaný na možné-riešenie je úspešný
        then return možné-riešenie
end
```

1

Generovanie stavov

- **systematické**
 - exhaustívne (vyčerpávajúce, úplné) prehľadanie priestoru problému.
- **náhodné**
 - Nie je záruka, že sa riešenie nájde, aj ak riešenie existuje (algoritmus Britského múzea)
hypotéza o opiciach a písacích strojoch

2

hypotéza o opiciach a písacích strojoch

- stačí posadiť dostatočný (nekonečný) počet opíc za dostatočný (nekonečný) počet písacích strojov a ich ťukaním skôr či neskôr vzniknú Shakespearove zobraň spisy.
- ale (v skutočnosti, aspoň podľa pokusu výskumníkov Plymouthskej univerzity v Anglicku, 2003)
- 6 opíc druhu makak dostalo jeden počítač a 4 týždne času. výsledok?
 - jeden chytil kameň a máštil do klávesnice
 - ďalšie vykonali nad klávesnicou rôzne kombinácie malej a veľkej potreby. opakované.
 - po čase sa dostali k tomu, že začali písať písmeno S.
 - celkovo napísali 5 strán, okrem písmena S sa im do výsledného textu vkradlo aj zopár písmen A, J, L a M.
- projekt stál 2000 £.
- záver: opice nemožno redukovať na náhodné stroje. počítač ich nudí.
- napriek tomu, ak by bolo nie 6, ale 10^{13} opíc, nie 4 týždne, ale 5 rokov a každá mala svoj počítač, tak by vznikol sonet č. 3. samozrejme, od Shakespeara.



3

lokálne hľadanie

- metóda hľadania s nízkymi požiadavkami na pamäť
- hľadanie negeneruje strom hľadania; vždy sa pracuje len so zápisom súčasného stavu!
- dá sa použiť len na problémy, kde riešením nie je cesta (napr. 8 dám) ale stav – iba ak by sa cesta nejako kodovala do stavu
- podobnosti s metódami optimalizácie

4

lokálne hľadanie

- V mnohých optimalizačných problémoch nie je dôležitá cesta do cieľa – riešením je cieľový stav
- Stavový priestor = množina „úplných“ konfigurácií
- Treba nájsť konfiguráciu, ktorá spĺňa ohraničenia
- V takých prípadoch možno použiť lokálne hľadanie
- Udržiava sa „súčasný“ stav, je snaha vylepšovať ho

5

Stratégia lokálneho vylepšovania

Podstatou stratégie lokálneho vylepšovania je všeobecne používaná heuristika: pri hľadaní riešenia postupovať v každom kroku v smere, ktorý spôsobí lokálne zlepšenie z daného stavu. Algoritmus neudržiava strom hľadania (nevybraté uzly sa nepamätajú, ale okamžite sa zabúdajú). Uzol obsahuje iba opis stavu a jeho ohodnotenie.

```
function LOKÁLNE-VYLEPŠOVANIE(problém) returns stav riešenia
static: súčasný, uzol

súčasný ← VYTvor-UZOL(ZAČIATOČNÝ-STAV[problém])
loop do
    if nejaký nasledovník uzla súčasný má lepšie ohodnotenie
        then súčasný ← lepšie ohodnotený nasledovník uzla súčasný
        else return STAV(súčasný)
end
```

6

Stratégia lokálneho vylepšovania

- "cyklus hľadania, ktoré sa nepretržite pohybuje v smere zvyšujúcej sa hodnoty"
 - Skončí keď sa dosiahne vrchol
 - Stratégia známa tiež ako lačné lokálne hľadanie
 - Stratégia známa tiež ako horolezecký algoritmus
 - Výstup na Mt Everest v úplnej hmle
- Hodnota (ohodnocovacej funkcie) je buď
 - Hodnota cieľovej funkcie
 - Hodnota heuristickej funkcie
- Nepozera sa dopredu pred bezprostredných susedov súčasného stavu.
- Voli náhodne z množiny nasledovníkov, ak viac je hodnotených lepšie

7

Stratégia lokálneho vylepšovania a lokálne extrémny

- ak jestvujú lokálne extrémny, hľadanie nie je optimálne
- jednoduchý spôsob nájdenia riešenia (a často efektívny)
 - viac pokusov hľadania – náhodné začiatky

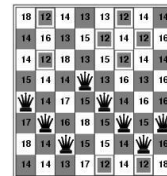
8

Stratégia lokálneho vylepšovania - príklad

- Problém 8-dám, opis stavu zahŕňa úplnú konfiguráciu
 - Všetkých 8 dám na doske v nejakej konfigurácii
- Funkcia nasledovníka:
 - Presuň dámu na iné políčko v tom istom stĺpci.
- Príklad heuristickej funkcie $h(u)$:
 - Počet dvojíc dám, ktoré sa napádajú
 - (čiže toto chceme minimalizovať)

9

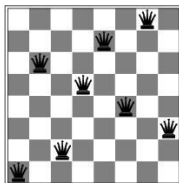
Stratégia lokálneho vylepšovania - príklad



Ohodnotenie súčasného stavu: $h=17$

Znázornené sú h -hodnoty každého možného nasledovníka v každom stĺpci

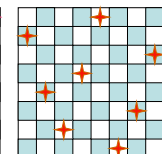
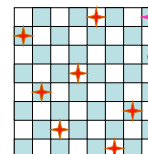
Lokálne minimum pre 8-dám



Lokálne minimum v stavovom priestore problému 8-dám ($h=1$)
mimoходом: prečo je tento stav lokálne minimum?

8-dám, trochu iná heuristika

- 1) zvol' začiatkový stav S náhodne tak, že v každom stĺpci je práve 1 dáma
- 2) opakuj k razy:
 - a) If GOAL?(S) then return S
 - b) zvol' náhodne dámu Q , ktorá je napadnutá
 - c) presuň Q v jej stĺpci na políčko, kde ju bude napádať čo najmenej dám
→ nový stav S
- 3) Return neúspech

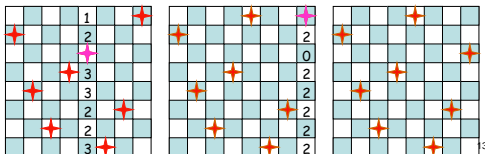


12

8-dám, trochu iná heuristika

opakuje sa

- 1) **prečo to funguje??**
 2) 1) jestvuje veľa cieľových stavov, ktoré sú dobre rozdelené v stavovom priestore
 2) ak sa nenájde riešenie po niekoľkých krokoch, treba radšej skončiť a začať odznova. hľadanie by bolo kvôli vysokému faktoru vetvenia neefektívne
 3) čas hľadania je skoro nezávislý od počtu dám



Ako funguje stratégia lokálneho vylepšovania na problém 8-dám

- Začiatočné stavy sa generujú náhodne...
- v 14% prípadov vyrieši problém
- v 86% prípadov zapadne v lokálnom minime
- avšak...
 - V prípade úspechu potrebuje len 4 kroky na nájdenie cieľového stavu
 - Len 3 kroky v priemere na zapadnutie v lokálnom minime
 - (v stavovom priestore s ~17 miliónmi stavov)

14

Možné riešenie...bočné úkroky

- Ak nie sú možné kroky nahor (nadol), treba povoliť bočné úkroky v nádeji, že hľadanie sa vyhne lokálnemu extrému
 - Treba stanoviť hranicu na možný počet bočných úkrokov, aby nemohlo dôjsť k nekonečnému cyklu
- pre 8-dám
 - Nech je povolených 100 bočných úkrokov
 - Toto zvýši podiel úspešne vyriešených inštancií problémov z 14 na 94%
 - avšak...
 - 21 krokov do každého úspešného riešenia
 - 64 krokov do každého neúspechu

15

Stratégia lokálneho vylepšovania - variácie

- stochastická stratégia lokálneho vylepšovania (stochastic hill-climbing)
 - náhodný výber spomedzi krokov smerujúcich nahor
 - pravdepodobnosť výberu ďalšieho kroku môže byť daná strmostou pohybu v smere príslušného kroku
- stratégia lokálneho vylepšovania prvý berie (first-choice hill-climbing)
 - stochastická stratégia lokálneho vylepšovania generovaním nasledovníkov náhodne dovtedy, kým sa nájde lepší
 - užitočné, ak je veľmi veľa nasledovníkov
- stratégia lokálneho vylepšovania s náhodným reštartom
 - pokúša sa vyhnúť uviaznutiu v lokálnom maxime

16

stratégia lokálneho vylepšovania s náhodným reštartom

- rôzne obmeny
 - pre každý opakovaný začiatok hľadania (reštart):
 - hľadá sa, kým neskončí
 - hľadá sa vopred stanovenú dobu
 - opakovanie hľadania:
 - vopred stanovený počet opakovaní (reštartov):
 - hľadá sa „donekonečna“
- ako odhadnúť počet opakovaní?
- ako odhadnúť počet krokov do nájdenia riešenia?

17

stratégia lokálneho vylepšovania v lúči (local beam search)

- udržiava si nie 1 ale k súčasných stavov
 - na začiatku: vyberie sa náhodne k stavov
 - ďalší krok: určia sa všetky nasledovníky všetkých k stavov
 - ak je hociktorý z nich riešením – return
 - inak vyberie sa k najlepších nasledovníkov, ďalší krok

18

stratégia lokálneho vylepšovania v lúči (local beam search)

- zdá sa, že je to k paralelných hľadanií stratégiou lokálneho vylepšovania
- nie, lebo informácie o hľadaní sú spoločné pre všetkých k vlákien
- ak jeden stav generuje viacero dobrých nasledovníkov, môžu sa dostať (aj všetky) do ďalšieho kola
- stavy, ktoré generujú zlé nasledovníky, sa odstraňujú

19

stratégia lokálneho vylepšovania v lúči (local beam search)

- spôsob výberu nasledovníkov je silná aj slabá stránka stratégie
- silná:
 - neproduktívne stavy (smery hľadania) sa rýchlo zanechajú
 - stavy sľubujúce najväčší pokrok sa uprednostňujú
- slabá:
 - nedostatočná rôznorodosť (hľadá sa v malom výseku stavového priestoru)
 - náprava: vybrať k nasledovníkov náhodne, s predispozíciou pre lepšie stavy, (tj s pravdepodobnosťou danou ohodnotením nasledovníka)

20

stratégia lokálnej optimalizácie

Ako ďalší uzol sa nevyberá hociaký lepší než súčasný, ale najslubnejší z jeho nasledovníkov.

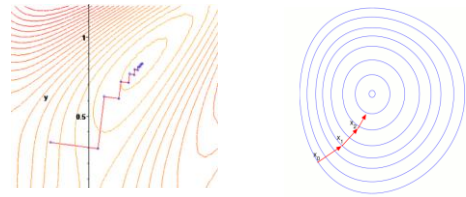
```
function LOKÁLNA-OPTIMALIZÁCIA(problém) returns stav riešenia
static: súčasný, uzol
    ďalší, uzol

    súčasný ← VYTVOR-UZOL(ZAČIATOČNÝ-STAV[problém])
    loop do
        ďalší ← najlepšie ohodnotený nasledovník uzla súčasný
        if HODNOTA[ďalší] < HODNOTA[súčasný]
            then return STAV(súčasný)
        súčasný ← ďalší
    end
```

21

stratégia lokálnej optimalizácie

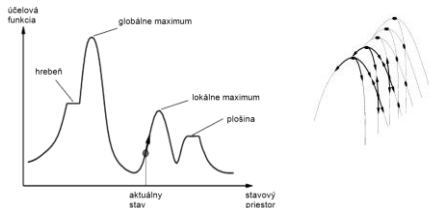
Ako ďalší uzol sa nevyberá hociaký lepší než súčasný, ale najslubnejší z jeho nasledovníkov.



22

stratégie lokálneho vylepšovania / optimalizácie

Stratégie lokálneho vylepšovania skrývajú v sebe aspoň tri úskalía:



- hrebeň = postupnosť stavov ohodnotených ako lokálne maximá. Lačné lokálne hľadanie len ťažko naviguje po hrebeni
- plošina = oblasť stavového priestoru, v ktorej sú hodnoty vyhodnocovacej funkcie ploché (rovnaké).

23

Simulované žihanie

- Upustenie od podmienky, že pri hľadaní sa nemôže ani o krok zostúpiť.
- Po uviaznutí v lokálnom maxime sa vykoná niekoľko krokov dolu kopcom, aby sme unikli z okolia lokálneho maxima, namiesto toho aby hľadanie pokračovalo z nejakého náhodne zvoleného miesta.
- Vnútny cyklus simulovaného žihania sa podobá lokálnej optimalizácii. Nevyberá sa však najlepší krok, ale náhodný krok.
- Ak sa prítrafi, že vybraný krok naozaj zlepšuje situáciu, tak sa aj vykoná. Inak vykonanie kroku určuje nejaká pravdepodobnosť, ktorá je menšia než 1.

24

Simulované žíhanie

```
function SIMULOVANÉ-ŽIHANIE(problém, ROZVRH) returns stav riešenia
inputs: problém
        rozvrh, zobrazenie času to "teploty"
static: súčasný, uzol
        ďalší, uzol
        T, "teplota", ktorá riadi pravdepodobnosť krokov nadol

súčasný ← VYTVOR-UZOL(ZAČIATOČNÝ-STAV[problém])
for k ← 1 to ∞ do
    T ← ROZVRH[k]
    if T = 0 then return STAV(súčasný)
    ďalší ← náhodne vybraný nasledovník uzla súčasný
     $\Delta E \leftarrow \text{HODNOTA}[\text{ďalší}] - \text{HODNOTA}[\text{súčasný}]$ 
    if  $\Delta E > 0$  then súčasný ← ďalší
    else súčasný ← ďalší iba s pravdepodobnosťou  $e^{\Delta E/T}$ 
end
```

25

Analógia so žíhaním

- funkcia HODNOTA zodpovedá celkovej energii atómov v materiáli
- *T* zodpovedá teplote.
- ROZVRH určuje, ako sa znižuje teplota.
- Jednotlivé kroky v stavovom priestore zodpovedajú náhodným fluktuáciám spôsobeným teplotným šumom.
- Ak sa teplota znižuje dostatočne pomaly, materiál prijme konfiguráciu s najnižšou energiou (dokonalé usporiadanie).
- V kontexte hľadania riešenia to zodpovedá tvrdeniu, že ak ROZVRH definuje znižovanie *T* dostatočne pomaly, algoritmus nájde globálne optimum.

26

Simulované žíhanie

- určenie počtu „krokov“ – rozvrh
- v každom kroku:
 - náhodne zaved' zmenu do súčasného stavu
 - nový stav prijmi vždy, ak zlepšuje hodnotu
 - (inak) náhodne prijmi aj stav, ktorý zhoršuje hodnotu
- pomaly znižuj pravdepodobnosť prijatia stavu, zhoršujúceho hodnotu

27

Simulované žíhanie

- znáhodňujúci algoritmus
- umožňuje rýchlo prehľadať veľké časti stavového priestoru
- prijatím zhoršujúcich zmien sa otvára možnosť vyhnúť sa lokálnym extrémom
- prijatie zhoršujúcej zmeny môže byť zlé
 - pravdepodobnosť ich prijatia sa postupne znižuje

28