

Použití metody Monte Carlo v optimalizačních úlohách

- optimalizační úlohy jsou důležité v řadě oblastí
 - minimalizace času, nákladů, výkonnosti, zisku nebo maximalizace
- řešení těchto úloh je velmi náročné pro větší a větší systémy a najít presné řešení je často prakticky nemožné, protože počet operací roste exponenciálně s velikostí systému
- mnohdy ale stačí přibližné řešení nebo skoro optimální řešení, které může být nalezeno i pro velké systémy v konečném rozumném čase

- jedna z takových metod je založena na analogii se statistickou fyzikou, kdy veličina, kterou optimalizujeme, odpovídá energii (potenciálu) ve stat. fyzice a zavedením „teploty“ T , která se v průběhu simulace může měnit (snížovat), používáme MC simulaci k nalezení optimálního řešení tak, že každé konfiguraci přiřadíme Boltzmannův faktor $e^{-H/T}$ a děláme náhodné změny konfigurace s tím, že zhušební přijímáme pomocí Metropolisova alg.

- teplota se zavádí proto, aby se zvýšila pravděpod. přechodu mezi konfiguracemi a našlo se „optimum“ rychleji

- metoda byla poprvé publikována v časopisu Science,

(Kirkpatrick, Gelatt, Vecchi: Science 220 (1983) 671)

kteří ji aplikovali na problémy optimalizace při konstrukci počítačů, ale i TSP.

~~to~~ budou si ji ilustrovat pro problém obchodního cestujícího

dle ~~to~~ Černého: J. Optim. Theory and Appl. 45 (1985) 413

(Komenského univ. v Bratislavě)

postupně
snížení teploty
v simulaci
odpovídá tzv.
metodě žitání
(annealing)
kdy se snažíme
vytvořit perfektní
kryстал $T \rightarrow$
že udržuje se
systém vždy na
určité teplotě
než zreleže
a pak opět
snížíme
odtud pojem
simulated annealing
(simulace žitání)

Problém obchodního cestujícího (traveling Salesman problem - TSP)

- máme N měst (stanic), mezi nimiž vedou cesty s tím, že pro každé 2 města existuje alespoň 1 cesta a máme též zadány vzdálenosti mezi každými dvěma městy (matice D $N \times N$ vzdáleností, obecně ne nutně symetrická (jednosměrky!))
- úlohou pak je najít nejkratší uzavřenou (musí se dostat do v) cestu, procházející alespoň jednou každým městem (je pak jedno, kde začíná - e)

Pozn: existuje samozřejmě i řada jiných variant (neuzavřená cesta, více cest mezi 2-ěstý atd.) ale my se budeme pro ilustraci zabývat je touto základní

- ač existují přesné algoritmy, které najdou globální optimum (minimální délku cesty) jako řešení hrubou silou $O(n!)$ nebo (Bellman-) Held-Karpeův algoritmus $O(n^2 2^n)$, případně speciální alg. pro velká množství měst (< 100 000 řešení pomocí metody větvení a omezení, (branch-and-bound) nebudeme se jimi zabývat
- v současnosti se používají heuristické a přibližné algoritmy, které jsou schopny řešit tento problém až pro miliony měst s tím, že získáme řešení ležící s velkou pravděpodobností v rozmezí 2-3% od přesného optimálního řešení.
- řešení pomocí Monte Carlo metody s Metropolisovým alg.

- máme N měst a matici D ($N \times N$) se vzdáleností tj. $D(i, j)$ udává vzdálenost (příp. dobu) cesty z města i do j

- dále necht' $\{c_i\}_{i=1}^N$ je lib. permutace měst, pak

délka cesty

$$d = \sum_{k=1}^{N-1} D(c_k, c_{k+1}) + D(c_N, c_1)$$

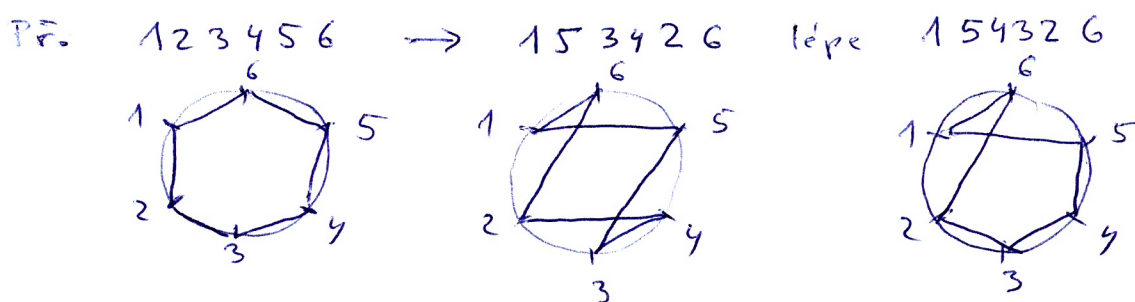
- algoritmus metody MC:

- 1) zvol počáteční permutaci $\{c_i\}_{i=1}^N$ (libovolně)
a zvol „teplotu“ T (\approx střední hodnota vzdálenosti $D(i,j)$)
nebo metoda pokus omyl
- 2) zvol i a j a zkonstruj zkušební permutaci $\{t_i\}_{i=1}^N$

přechodem i a j v současně permutaci c
bude přímý - přechodem, nebo částečnou reverzí

Pozn. a) zcela náhodná volba i a j nevede obvykle k nalezení
optimálního řešení, lepší je polonáhodná volba,
jak navrhl Černý: i volíme systematicky od 1 do N
a j určíme náhodně $\neq i$

- b) přechodem i a j může vést k velké změně d
a částečnou odítnutí, lépe je obrátit
část permutace, tj. nahradit (pro $i < j$, pro $i > j$ od c_j do c_i)
 $c_i, c_{i+1}, \dots, c_{j-1}, c_j \leftrightarrow c_j, c_{j-1}, \dots, c_{i+1}, c_i$



- 3) spočti délku cesty d' pro testovací perm. t

Metropolis \rightarrow 4) pokud $d' < d$ nebo $\xi \in (0,1) < \exp[(d-d')/T]$
pak $c = t$ a $d = d'$, jinak nic

- 5) opakuj od bodu 2)

- problém se zastavením: po určité době dosáhneme

„rovnovážné“ ~~hodnoty~~ ^{hodnoty} pro danou teplotu a

délka cesty bude fluktuovat kolem ní,

pak je vhodné snížit teplotu (např. 5-10x)

a najít lepší řešení, to může být opakovat vícekrát,

pokud již nedochází ke změně (všechny testovací
permutace jsou odítnuty), skončíme