

MI-PAA 2015 5.ukol
Řešení problému vážené splnitelnosti
booleovské formule pokročilou iterativní
metodou

Tomas Nesrovnal
nesrotom@fit.cvut.cz

January 29, 2016

1 Uvod do problemu

1.1 Definice

Je dána booleovská formule F proměnných $X = (x_1, x_2, \dots, x_n)$ v konjunktivní normální formě (tj. součin součtů). Dále jsou dány celočíselné kladné váhy $W = (w_1, w_2, \dots, w_n)$. Najděte ohodnocení $Y = (y_1, y_2, \dots, y_n)$ proměnných x_1, x_2, \dots, x_n tak, aby $F(Y) = 1$ a součet vah proměnných, které jsou ohodnoceny jedničkou, byl maximální.

Je přípustné se omezit na formule, v nichž má každá klauzule právě 3 literály (problém 3 SAT). Takto omezený problém je stejně těžký, ale možná se lépe programuje a lépe se posuzuje obtížnost instance (viz Selmanova prezentace v odkazech).

1.2 Příklad

x_1' značí negaci x_1 .

$$n = 4$$

$$F = (x_1 + x_3' + x_4).(x_1' + x_2 + x_3').(x_3 + x_4).(x_1 + x_2 + x_3' + x_4').(x_2' + x_3).(x_3' + x_4')$$

$$W = (2, 4, 1, 6)$$

Přípustné konfigurace, kde $F = 1$ (řešení):

$$X = \{x_1, \dots, x_n\} = \{0, 0, 0, 1\}, S = 6$$

$$X = \{x_1, \dots, x_n\} = \{1, 0, 0, 1\}, S = 2 + 6 = 8 \text{ (optimální)}$$

$$X = \{x_1, \dots, x_n\} = \{1, 1, 1, 0\}, S = 2 + 4 + 1 = 7$$

1.3 DIMACS CNF format

Instance z příkladu zapsaná v DIMACS CNF formátu vypadá následovně:

```
c Příklad CNF
c 4 promenne a 6 klauzuli
c kazda klauzule konci nulou (ne novym radkem)
p cnf 4 6
1 -3 4 0
-1 2 -3 0
3 4 0
1 2 -3 -4 0
-2 3 0
-3 -4 0
```

Tento formát neobsahuje vady. Symbol `c` znamená komentář. Řádek začínající `p` ve formátu "`p cnf nbvar nbclauses`" říká, že instance je v CNF formátu, má `nbvar` proměnných a obsahuje `nbclauses` klauzolí. Přidáme proto řádek začínající `w` za kterým budou následovat vady. Ukazová instance z předchozího příkladu má tedy tento formát:

```
c Příklad CNF
c 4 proměnné a 6 klauzulí
c každá klauzule končí nulou (ne novým řádkem)
p cnf 4 6
w 2 4 1 6
1 -3 4 0
-1 2 -3 0
3 4 0
1 2 -3 -4 0
-2 3 0
-3 -4 0
```

1.4 3SAT

Protože je 3SAT stejně těžký, budeme pracovat pouze s ním. Lepší se bude posuzovat obtížnost instancí a také se snadněji vytvářejí, hledají testovací data.

2 Algoritmus a implementace

2.1 Simulovaná evoluce

Nejprve jsem implementoval základní simulovanou evoluci. Použita byla jen mutace, dvoubodové krížení a turnajová selekce. Protože algoritmus nedosahoval dobrých výsledků a protože jsem simulovanou evoluci řešil předchozí úlohu batohu, rozhodl jsem se od tohoto řešení upustit a zkusit simulované zihání.

2.2 Simulované zihání

Algoritmus simulovaného zihání vychází z algoritmu Hill climbing.

2.2.1 Hill climbing

Hill climbing využívá dosud nejlepšího nalezeného řešení. Analogicky k splhání do kopce se rozhlížíme (generujeme další body z nalezeného řešení) a

jdeme nahoru (tedy pokud je vygenerovaný bod vys, jdeme na něj). Generováním dalších bodů se v našem případě myslí prohození hodnoty některé proměnné.

Největším problémem Hill climbingu je uvažování v lokálních extrémech. Řešením by bylo s nějakou pravděpodobností přijmout i horší řešení. Na tomto principu funguje simulované zihání.

2.2.2 Simulované zihání

Anglicky Simulated annealing, jinak český Simulované propouštění nebo i simulované ochlazování.

Je to tedy algoritmus podobný Hill climbingu, který ale s určitou a postupně klesající pravděpodobností přijímá horší stavy, čímž je schopen vyvážnout z lokálních extrémů.

Algoritmus začíná s nějakou počáteční teplotou a po ekvilibriím krocích ji snižuje vynásobením ochlazovacím faktorem. V každém kroku pak vygeneruje nový stav. Pokud je jeho cena lepší, přijme se jako současně nejlepší nalezené řešení. Pokud ne, je ještě $e^{-d/t}$ (kde d je rozdíl cen mezi současným nejlepším řešením a nově vygenerovaným a t je současná teplota) šance, že se také stav přijme. To nám umožní vyvážnutí z lokálních extrémů.

- t_i je počáteční teplota
- t_e je konečná teplota ($t_e < t_i$)
- eq je hodnota ekvilibria ($0 < eq$)
- cf je ochlazovací faktor ($0 < cf < 1$)

Zde je zjednodušený zdrojový kód v jazyce C:

```
for (double t = t_i; t > t_e; t *= cf) {
    for (int i = 0; i < eq; i++) {
        state_next = state_generate_next(state);
        double d = cost(state) - cost(state_next);
        if (d < 0 || randd() < pow(M_E, -d / t)) {
            state_swap(&state, &state_next);
            continue;
        }
    }
}
```

3 Reseni

Je nekolik velmi dulezitych veci nad kterymi je potreba se zamyslet pro dobrou implementaci algoritmu. Za prve je to spravne nastaveni parametru pro simulovane zihani - tedy pocatecni a koncove teploty, chladici faktor a hodnota ekvilibria. Za druhe je to pocatecni reseni. Dale je to vhodne zvolena cenova funkce, ktera ohodnoti stav cislem.

3.1 Cenova funkce

Stavy jsou reprezentovany binarnim vektorem, ktery znaci ohodnoceni literalu. Stav muze byt bud validni, nebo nevalidni. Pokud se S ohodnoceni formule F a $F(S) = 0$, znamena to, ze formule neni splnena, coz je podle zadani nevadlidni reseni. Naopak pokud $F(S) = 1$, je formule splnena a stav je tedy validni.

Cilem je najit takove validni reseni, ktere ma nejvetsi soucet vah. Validni reseni s velkou vahou by tedy mely mit velkou cenu. Je ale potreba zohlednit to, ze nejaky stav muze byt nevalidni, ale je blizko nejakeho validniho reseni s velkou cenou.

3.1.1 Promenne v cenovych funkcich

Nasleduje vycet cenovych funkcii. Malym c budu oznacnovat pocet splnenych klausoli a velkym C celkovy pocet klausoli. Velkym W oznacim sumu vsech vah: $W = \sum_{i=1}^n w_i$. Malym w oznacim sumu vah pro splnene klauzole $w = \sum_{i=1}^n y_i w_i$

3.1.2 Cenova funkce *cost1*

$$cost1(Y) = F(Y)W + \frac{c}{C}w$$

3.1.3 Cenova funkce *cost2*

$$cost2(Y) = \begin{cases} W + w & \text{if } F(Y) = 1 \\ \frac{c}{C}W & \text{if } F(Y) = 0 \end{cases}$$

3.2 Nastaveni parametru

Nastaveni parametru je tezky ukol, exi

3.3 Kriterium ukončení

Vypocet skonci po tom, co se teplota snizi na predem stanovenou mez. Je tedy mozne, ze zadne validni reseni nebude nalezeno, prestoze jich v instanci existuje hodne. Je to hlavne z toho duvodu, ze na beh algoritmu ma z velke casti nahoda.

3.4 Opakovani vypoctu

Protoze je algoritmus nahodny na nahode, budeme vypocet opakovat 100 krat a vysledkem bude prumerna hodnota.

3.5 Pocatecni stav

Existuje nekolik moznosti jak zvolit pocatecni stav.

Prvni moznosti je zacit se stavem, který vsechny literaly odhonoiti bud 0, nebo 1. Vzhledem k povaze vstupnich dat, které muzou byt jakekoliv bysme ale pro nejake instance mohli touto taktikou vypocet velice znekvallitnit. Lepsim resenim bude priradit kazdemu literalu nahodne bud 0 nebo 1.

Druhou moznosti je pokusit se vygenerovat nejaky validni stav, nebo pouzít sat resic a vychazet z neho. Timto zpusobem bysme pravdepodobne zacinali v lokalnim extremu, kterym se ale chceme vyvarovat.

Pocatecni stav bude tedy vygenerovan zcela nahodne.

3.6 Generovani nasledniku

Generovani naslednika znamena vzít nejaky stav a nějakou modifikaci vytvorit nový stav, velice blizky tomu prvni mu.

Nejjednodussi metodou je negace soucasne hodnoty nahodneho literalu.

Dalsi moznosti je ta, která se snazi vygenerovat validni nasledniky. Vezme nahodnou nesplnenou klauzoli a zneguje nejaky nahodny literal tak, aby klauzole byla validni.

3.7 Optimalizace algoritmu

Po sepsani textu vyse mi doslo, ze algoritmus se da naprogramovat optimalneji.

3.7.1 Generovani jedinecných nasledníků

Nasledníci se generují náhodně, je tedy možné, že se za jedno ekvilibrium (tedy za stejné teploty) vyzkouší stejný následník několikrát. To nicemu nevadí, pokud se vygeneruje sance, s jakou se případně horší řešení přijme. Prakticky mi to přijde ale velice nepraktické, proto po změně teploty náhodně vygeneruji indexy bitů, které se budou měnit. Tím se také vytvoří horní mez pro hodnotu ekvilibria a to počet proměnných. Větší počet iterací v ekvilibriu nemá cenu, protože bychom zkoušeli stejné stavy vícekrát.

3.7.2 Kopírování stavu

Cíle technickou záležitostí je pak kopírování stavu při generování jeho následníka. Přestože je funkce `memcpy` v C rychlá a optimalizovaná, můžeme se jí vyhnout tím, že při generování následníka budeme rovnou upravovat nejlepší stav a v případě, že následníka nepřijmeme, vrátíme nejlepší řešení do původního stavu.

3.7.3 Další možné optimalizace

Další optimalizací by mohlo být držení si úplně nejlepšího nalezeného stavu. Nebo nepočítání ceny současného stavu, pokud se nezmenil. To jsem ale neimplementoval.

3.7.4 Optimalizovaný algoritmus

Zjednodušený zdrojový kód v jazyce C:

```
for (double t = ti; te < t; t *= cf) {
    p = generate_random_permutation();
    for (int i = 0; i < eq; i++) {
        double cost_state = cost(state);
        state[p[i]] = swap_bit(state[p[i]]);
        double d = cost_state - cost(state);
        if (d < 0 || randd() < pow(ME, -d / t)) {
            continue;
        }
        state[p[i]] = swap_bit(state[p[i]]);
    }
}
```

4 Instance

4.1 Generator G2

Pro generování zkusebních dat jsem si nejprve stáhnul generator G2, který byl na studentském webu fit-wiki. Generator pracuje na tom principu, že náhodně vygeneruje nějaké řešení a pak podle něj dopocítá klauzole, literály i váhy. Upravené zdrojové kódy tohoto generatoru jsou součástí zdrojových kódů. Po pár experimentech bylo ale jasné, že generator nezaručuje, že nalezené řešení je globální optimum. Proto jsem si naprogramoval brute force resič, který mi vždy zaručeně globální optimum najde.

4.2 SATLIB

SATLIB knihovna obsahuje také instance 3SAT. Testovací data mají navíc poměr počtu klauzolí a počtu literalů blízký se číslu 4.3. Podle článku Stochastic Search And Phase Transitions: AI Meets Physics od Barta Selmana jsou to tedy ty nejtežší instance problému.

Pro každý literal byla náhodně pomocí bashového skriptu vygenerována váha v rozsahu 20 až 60.

5 Experimentální řešení

5.1 Postup měření

Měření bylo na notebooku s Intel(R) Core(TM) i3-2328M Processor (3M Cache, 2.20 GHz), 8GB RAM, gcc 4.9.2 (-Ofast), OS GNU/Linux Ubuntu 14.04.3 64bit.

Měření byly instance 3SAT problému z knihovny SATBLIB.

5.2 Volba parametru

5.2.1 Koncová teplota

Koncovou teplotu jsem empiricky zvolil na $te = 0.01$. Je to podle mě dostatečně malé číslo na to, aby se ke konci výpočtu přijmulo horsí řešení.

5.2.2 Počáteční teplota

U počáteční teploty jsem nezvolil žádné pevné číslo. Záleží totiž na velikosti váh. Proto jsem empiricky zvolil tento vzorec na výpočet počáteční teploty:

$$ti = PocetLiteralu * MaximalniVaha * 10$$

5.3 Vyber cenove funkce