1 MI-PAA, Úloha 1: eení problému batohu metodou hrubé síly a jednoduchou heuristikou

Marián Hlavá, 18 Oct 2017 (hlavam30) marian.hlavac@fit.cvut.cz https://github.com/mmajko/knapsack-problem

2 Zadání úlohy

- Naprogramujte eení problému batohu hrubou silou (tj. exaktn). Na zkuebních datech pozorujte závislost výpoetního asu na n.
- Naprogramujte eení problému batohu heuristikou podle pomru cena/váha. Pozorujte závislost výpoetního asu na n, prmrnou a maximální relativní chybu (tj. zhorení proti exaktní metod) v závislosti na n.

2.1 Moné varianty eení

Problém batohu je moné eit hrubou silou, heuristicky, dynamickým programováním, algoritmem "meet-in-the-middle" a dalími zpsoby. Heuristická metoda eení se dále dlí i podle zvolené heuristiky, nap. jednoduchá greedy heuristika upednostuje nejdraí pedmty. Takových heuristik existuje více, lií se rychlostí i komplexitou.

Zvolenou variantou pro první úlohu jsou eení hrubou silou a jednoduchou heuristikou vyuívající pomr cena/váha u jednotlivých pedmt.

2.2 Popis postupu eení

Algoritmus a celý program poskytující výsledky je napsán v jazyce *Rust*. Tento program nate instance z pedpipravených datových soubor urených pro tuto úlohu a vypote eení hrubou silou a eení za pomoci heuristiky. Zapíe délku provádní výpotu a vechna data poskytne v CSV formátu.

Druhým nástrojem je pak *Jupyter Notebook*, ve kterém se poskytnutá data zpracují a vizualizují, zapíou se výsledky tchto mení výpot a sepíe se zpráva.

2.2.1 Kostra algoritmu

Kompletn celý algoritmus je k nahlédnutí ve zdrojových souborech programu. Pro rychlou pedstavu je níe uveden krátký náhled na algoritmus výpotu za pomoci heuristiky v jazyce Rust, který je aktuáln pouit pro výsledky uvedené níe.

fn solve_heuristic(knap: &Knapsack) -> (u16, u16, u32) {
 let mut items: Vec<(usize, &KnapItem)> = knap.items.iter().enumerate().collect();
 items.sort_unstable_by(|a, b| (a.1.price / a.1.weight).cmp(&(b.1.price / b.1.weight)));

let mut result_items: Vec<&KnapItem> = vec![];
 let mut total_weight = 0;
 for item in items {
 if item.1.weight + total_weight <= knap.capacity {
 result_items.push(item.1);
 }
}</pre>

```
total_weight += item.1.weight;
} else {
    break;
}
```

Pi výpotu hrubou silou jsou pro kadou jednotlivou instanci vyzkoueny vechny kombinace umístní pedmt do batohu a následn je vybrána ta nejlepí vhodná (optimální). U této metody si meme být jisti, za pedpokladu, e je výpoet kompletní, e jsme nalezli optimální eení.

Implementaní detaily eení lze nalézt ve zdrojových kódech. Byla pouita bitová maska pítomnosti pedmtu v batohu.

Výpoet heuristikou pak spoívá v seazení pole pedmt podle kritéria heuristiky. Z tohoto pole jsou pak vybírány pedmty do vyerpání jeho kapacity.

2.3 Surová namená (raw) data

Níe uvedená tabulka je náhled na kompletní surová výstupní data z programu. Data mete sami (nap. pro kontrolu) získat jednoduchým zpsobem - sputním skriptu generate.sh, který vytvoí soubor results.csv obsahující tato data.

2.3.1 Sloupce

Názvy sloupc se vyskytují i dále v textu, zde je jejich struný popis:

- knap id identifikátor instance
- item count poet pedmt (konfigurace instance)
- capacity kapacita batohu
- method metoda výpotu
- Bruteforce je výpoet hrubou silou, Heuristic je heuristický výpoet (heuristika pomru váha/cena)
- price vypotená celková cena batohu
- weight vypotená celková váha batohu
- bitmask bitmaska (jednoznaný identifikátor, maska pítomnosti pedmtu) eení
- elapsed ms doba výpotu v milisekundách
- optimal price optimální cena batohu

Out[1]:	knap_id	item_count	capacity	method	price	weight	bitmask	\
0	9000	4	100	Bruteforce	473	63	11	
1	9000	4	100	Heuristic	415	91	12	
2	9001	4	100	Bruteforce	326	66	12	
3	9001	4	100	Heuristic	326	66	12	
4	9002	4	100	Bruteforce	196	89	1	
715	9357	30	400	Heuristic	1923	400	751821317	
716	9358	30	400	Bruteforce	3773	400	960495591	
717	9358	30	400	Heuristic	1978	400	802359034	

718 719	9359 9359	30 30	400 400	Bruteforce Heuristic	3786 1944	396 399	1055772601 292762847
	elapsed_ms	optimal_p	rice				
0	0.010436	-1	473				
1	0.000834		473				
2	0.001787		326				
3	0.000440		326				
4	0.001451	196					
715	0.006197		3659				
716	316909.000000		3773				
717	0.020630	3773					
718	317232.000000	3786					
719	0.005381		3786				

[720 rows x 9 columns]

2.4 Výsledky mení

Níe jsou uvedeny výsledky derivované z dat. Rychlosti eení jsou seskupeny podle potu pedmt a zprmrovány. Výsledné prmrné asy jsou ke kadé metod eení uvedeny jak tabulkou, tak grafem.

Mítko graf je lineární na vertikální ose.

2.4.1 Rychlost eení hrubou silou

Mení hrubou silou je výpoetn nároná metoda. Sloitost je $O(2^n)$, take lze oekávat rapidn vzrstající trend doby nutné pro dokonení výpotu touto metodou.

Out[2]:		elapsed_ms
	item_count	
	4	0.001835
	10	0.215534
	15	9.060000
	20	273.200000
	22	1075.540000
	25	8828.420000
	27	35933.460000
	30	304364.000000

Out[3]: <matplotlib.axes._subplots.AxesSubplot at 0x108cc68d0>



Na výsledných datech lze pozorovat velmi rychle vzrstající asovou závislost na potu pedmt.

Díky sloitosti $O(2^n)$ obecn platí, e pidání jednoho dalího pedmt zdvojnásobí celý výpoetní as. Na výsledných datech lze tuto vlastnost snadno pozorovat.

Kupíkladu pro 20 pedmt byla prmrná doba výpotu 266 ms. Pro 22 pedmt 1100 ms. To je 4.13 násobek pvodního ísla, lo o rozdíl dvou pedmt, tudí dvojnásobek asu za kadý pidaný pedmt skuten odpovídá.

2.4.2 Rychlost eení jednoduchou heuristikou

Rychlost eení heuristikou by mla být podstatn mén asov nároná, ne výpoet hrubou silou.

Jeliko je v prbhu eení azeno pole podle heuristiky, lze oekávat, e se vzrstajícím potem pedmt v poli se prodlouí i doba azení tohoto pole.

azení pole má na starosti funkce jazyka $Rust \ Vec::sort_unstable_by()$, která slibuje sloitost $O(n \log n)$ a je zaloena na pattern-defeating quicksortu.

Zbytek algoritmu po seazení je lineární (sloitost v této ásti nezávisí na **n**, tedy potu pedmt, ale na kapacit batohu a velikosti pedmt - irelevantní pro nae pozorování).

Out[4]:		elapsed_ms
	item_count	
	4	0.000428
	10	0.001849
	15	0.006769
	20	0.007424
	22	0.005415
	25	0.005903
	27	0.006018
	30	0.008205

Out[5]: <matplotlib.axes._subplots.AxesSubplot at 0x108cac5c0>



Na grafu lze pozorovat lineární vzrst výpoetního asu pi vzrstu potu pedmt. Rozdíl je vak v relativn nepatrný. Na grafu je dleité si vimnout rozsahu vertikální osy, která se se pohybuje v desetinách milisekund. Píina pozorovaného vzrstu je pak dána nutností adit delí pole pedmt, co výpoetní as ovlivuje relativn minimáln.

Pokud bychom následovali lineární trend, citelnou asovou prodlevu bychom mohli pozorovat u pi nap. 100 000 pedmtech, které by zpsobily piblin 133 ms dlouhou prodlevu, za pedpokladu, e takovou prodlevu pedpokládáme za citelnou (tvrzení je spíe subjektivní záleitostí, nelze jednoznan íct, co je dlouhá prodleva).

2.4.3 Relativní chyby pi výpotu heuristikou

Jednoduchá heuristika, jako ta, která byla pouita v této úloze, s nejvtí pravdpodobností nebude schopná urit optimální eení v kadé instanci.

Relativní chybou lze urit úspnost heuristického výpotu vi exaktního výpotu hrubou silou. Relativní chyby jsou uvedeny v procentech.

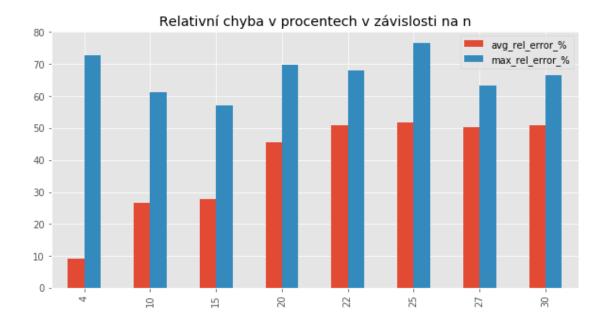
(Out[6]:	knap_id	item_count	optimal_price	price	error	relative_error_%
	1	9000	4	473	415	58	12.262156
	3	9001	4	326	326	0	0.000000
	5	9002	4	196	196	0	0.000000
	7	9003	4	545	437	108	19.816514
	9	9004	4	243	243	0	0.000000

711	9355	30	3968	2201	1767	44.531250
713	9356	30	3757	2000	1757	46.766037
715	9357	30	3659	1923	1736	47.444657
717	9358	30	3773	1978	1795	47.574874
719	9359	30	3786	1944	1842	48.652932

[360 rows x 6 columns]

max_rel_error_%	avg_rel_error_%	Out[7]:
72.727273	9.125447	4
61.094819	26.621721	10
56.969697	27.724194	15
69.780220	45.451606	20
67.945310	50.792898	22
76.540688	51.872149	25
63.391390	50.407790	27
66.676292	50.760173	30

Out[8]: <matplotlib.axes._subplots.AxesSubplot at 0x10bb52390>



min	9.125447
25%	27.448576
50%	47.929698
75%	50.768354
max	51.872149

Na grafu lze pozorovat mírn vzrstající trend prmrné relativní chyby pi vzrstajícím potu pedmt. O lineární vzrst vak s nejvtí pravdpodobností nepjde a dalo by se spíe pedpokládat, e hodnota prmrné chyby se limitn blíí k 50%. Lepí odhad by poskytl vtí vzorek dat, pro vtí poty pedmt.

Grafická reprezentace maximální relativní chyby nenese ádnou podstatnou informaci (z grafu nelze vyíst nic pouitelného pro závr).

2.5 Závr

Prvotní pedpoklad, e výpoet problému batohu pomocí jednoduché heuristiky bude ádov rychlejí, ne výpoet hrubou silou, se potvrdil. Na datech lze vidt dsledky sloitosti algoritmu 0(2^n).

Prmrná relativní chyba pi eení pomocí heuristiky se ukázala, e je spíe vyí a tak se podstatn lií i kvalita eení obou metod. Metoda eení pomocí heuristiky toti vrací spíe mén kvalitní eení (asto <50%).

Lze tvrdit, e výpoet heuristikou se vyplácí a v bod, kdy relativní chyba eení nevzrstá, protoe víme, e asová náronost eení hrubou silou bude vzrstat zaruen vdy. K potvrzení tohoto tvrzení by byly vhodné dalí vzorky dat pro vyí poty pedmt, aby mohl být trend relativní chyby jednoznan uritelný. Výpoet dalích vzork dat je vak asov nároný a pesahuje hranice této úlohy.

Zdrojové soubory úlohy lze najít na GitHubu. Link je uveden v hlavice zprávy.