

# 1 Kapitola 1

## 2 Složitost

3 V této kapitole ukážeme několik výsledků ohledně časové a prostorové slo-  
4 žitosti. Problém klastrové rovinnosti patří do třídy NP z pohledu časové  
5 složitosti a z hlediska prostorového se dá řešit v prostoru  $\mathcal{O}(n)$  na determi-  
6 nistickém stroji, kde  $n$  je počet vrcholů.

7 Jako výchozí model uvažujeme RAM s logaritmickou velikostí paměťo-  
8 vých buněk vzhledem k velikosti vstupu a jednotkovou cenou za aritmetické  
9 operace s čísly, případně jeho nedeterministickou verzi nRAM. Tedy s poly-  
10 nomiálně velkými čísly lze uložit a operovat s nimi v konstantním prostoru  
11 a čase. Je to standardní model u tohoto typu problémů, díky němuž lze říci,  
12 že graf s  $n$  vrcholy a  $m$  hranami je uložen v prostoru  $\mathcal{O}(n + m)$ .

### 13 1.1 Datová reprezentace

14 Nejprve uvedeme možnosti reprezentace klastrového grafu a ujasníme vzhle-  
15 dem k čemu budeme vztahovat příslušnou složitost. Pro reprezentaci klastrové  
16 hierarchie se nabízí dvě možnosti.

- 17 1. Seznamy vrcholů
- 18 2. Strom, kde listy představují vrcholy a vnitřní uzly představují klastry
  - 19 • Zde předpokládejme, že kořen tohoto stromu reprezentuje klastr
  - 20 obsahující všechny vrcholy a listy přísluší vrcholům

21 V této kapitole budeme několikrát hovořit o maximálních podklastrech  
 22 (vzhledem na inkluzi) v nějakém klastru  $K$ . Proto si zavedeme následující  
 23 definici.

24 **Definice 1.1.** Pod *maximálním podklastrem vzhledem ke klastru  $K$*  myslíme  
 25 klastř takový, že je přímým potomkem  $K$  v klastrové hierarchii.

26 Nejprve musíme určit, kolik klastřů se v klastrové hierarchii může nachá-  
 27 zet. Pro zjednodušení budeme předpokládat, že v klastrové hierarchii máme  
 28 vždy klastř obsahující všechny všechny vrcholy a každá jednovrcholová mno-  
 29 žina je též klastrem v klastrové hierarchii.

30 **Tvrzení 1.2.** *Maximální počet klastřů v grafu  $G$  s  $n$  ( $n \geq 1$ ) vrcholy je  $2n - 1$ .*

31 *Důkaz.* Důkaz indukci podle  $n$ :

32 Základ indukce :  $n=1$

33 Zjevně platí.

34 Indukční předpoklad: Tvrzení platí pro  $|V| < n$ .

35 Indukční krok:

36 Díky předpokladům víme, že klastř, který obsahuje aspoň dva vrcholy, má  
 37 aspoň dva maximální podklastry.

38 Máme graf s  $n$  vrcholy. Podle předpokladu máme klastř  $K$  obsahující všechny  
 39 vrcholy. Ten obsahuje  $k$  vzájemně disjunktních maximálních podklastřů. Ve-  
 40 likost  $i$ -tého klastř necht' je  $k_i$ . Každý z těchto klastřů obsahuje méně než  $n$   
 41 vrcholů. Platí pro ně tedy indukční předpoklad. Máme tedy:

$$42 \# \text{ max. počet klastřů } = 1 + \sum_{i=1}^k (2 * k_i - 1) = 1 + 2 * \sum_{i=1}^k k_i - k = 2n - k + 1$$

43 K maximalizování dojde pokud bude vždy  $k = 2$ .  $\square$

44 Velikost grafu na vstupu je  $\mathcal{O}(n + m + |\mathcal{C}|)$ ,  $\mathcal{C}$  je klastrová hierarchie  
 45 a  $|\mathcal{C}|$  její velikost. První varianta reprezentace klastrové hierarchie má za  
 46 následek, že klastrová hierarchie zabírá prostor až  $\mathcal{O}(n^2)$ . Příkladem takové  
 47 klastrové hierarchie je graf, kde klastry jsou postupně do sebe vnořené. První  
 48 klastř obsahuje všechny vrcholy, druhý o vrchol méně, třetí o další vrchol,  
 49 ... . Druhá varianta reprezentace naproti tomu dává prostor  $\mathcal{O}(n)$ . Nejvíce  
 50 nám tedy o časové a prostorové složitosti problému prozradí, když budeme  
 51 složitost vyjadřovat vzhledem k počtu vrcholů vstupního grafu. Dostali jsme,  
 52 že klastrový graf  $(G, \mathcal{C})$ , kde  $G$  je rovinný graf, lze reprezentovat v prostoru  
 53  $\mathcal{O}(n)$ .

54 Dále v textu budeme pracovat výhradně se stromovou reprezentací klastrové  
 55 hierarchie.

## 56 1.2 časová složitost

57 Hlavním výsledkem této části je lineární nedeterministický algoritmus pro  
58 klastrovou rovinnost.

59 **Tvrzení 1.3.** *Problém rozhodnutí existence rovinného klastrového nakreslení*  
60 *patří do třídy NP.*

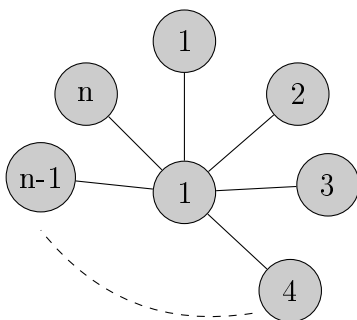
61 *Důkaz.* Využíváme toho, že ekvivalentním problémem ke klastrové rovinnosti  
62 je existence saturátoru. Ten nám zajistí, že klastry jsou souvislé. Saturá-  
63 tor dostaneme jako certifikát. Vzhledem k tomu, že klastrů je polynomiálně  
64 mnoho, tak ověření saturátoru se dá provést v polynomiálním čase (například  
65 otestováním souvislosti každého klastru zvlášť). Dále jsou algoritmy testující  
66 klastrovou rovinnost v polynomiálním čase (TODO doplnit reference), pokud  
67 klastry jsou souvislé.  $\square$

68 **Tvrzení 1.4.** *Pro problém klastrové rovinnosti je nedeterministický algorit-*  
69 *mus, jehož časová složitost je  $\mathcal{O}(n)$ .*

70 *Důkaz.* Důkaz tohoto tvrzení je pouze doplněním důkazu, že klastrová rovin-  
71 nost je v NP. Pro důkaz je třeba ukázat, že umíme ověřit souvislost všech  
72 klastrů v čase  $\mathcal{O}(n)$ , a pak že klastrová rovinnost se dá otestovat v lineárním  
73 čase pokud jsou klastry souvislé. Druhá část viz (TODO doplnit reference)

74 Prosté otestování všech klastrů zvlášť na souvislost vede na algoritmus s  
75 časovou složitostí  $\mathcal{O}(n^2)$ , protože klastrů je až lineárně mnoho a jejich celková  
76 velikost je až kvadratická. Pro zlepšení půjdeme cestou, kdy budeme testo-  
77 vat souvislost klastrů od nejmenších k největším. A po otestování klastru  
78 na souvislost daný klastr zkontrahujeme do jediného vrcholu, abychom při  
79 testování nadklastrů nemuseli opětovně procházet přes vrcholy otestovaného  
80 klastru.

81 Při testování klastru na souvislost použijeme klasický algoritmus na tes-  
82 tování souvislosti. Hrany, které vedou ven z klastru, si při průchodu si je  
83 zapamatujeme, a po doběhnutí testu je aktualizujeme, tedy nasměrujeme je  
84 do nového vrcholu vzniklého kontrakcí klastru. Časová složitost pro jeden  
85 klastř C je  $\mathcal{O}(n_C + m_C + \#\text{počet hran ven z klastru})$ , kde  $n_C$  je počet vrcholů  
86 klastru a  $m_C$  je počet hran mezi vrcholy klastru. Problémem je, že tohle  
87 stále vede na algoritmus s kvadratickou časovou složitostí (TODO obrázek  
88 klastrového klastru dosvědčující tuto složitost). Problémem je, že se hrany  
89 můžou aktualizovat příliš často.



Obrázek 1.1: Klastrový graf, pro který poběží kvadraticky dlouho vzhledem k počtu vrcholů algoritmus s aktualizací hran. Je to hvězda, kde  $i$ -tý klastr je tvořen vrcholy s čísly nejvýše  $i$ . Důvodem neefektivity je to, že kontrakce vždy zasáhne středový vrchol hvězdy a všechny hrany se musí přesměrovat do nového vrcholu vzniklého kontrakcí.

90 Nyní uvedeme algoritmus s lineární časovou složitostí. Ten vychází z před-  
 91 chozího pokusu, kde jsme si zdánlivě nepomohli. Pro zlepšení musíme dosáhnout  
 92 toho, že hrany opakovaně nenavštěvujeme. To provedeme následovně:  
 93 Pro každý klastr budeme mít pomocný graf, kde vrcholy představují maxi-  
 94 mální podklastry daného klastru. Hrany v těchto pomocných grafech předsta-  
 95 vují hrany jdoucí mezi klastry. Abychom mohli určit, do kterého pomocného  
 96 grafu hrana patří, tak potřebujeme určit nejmenší klastr, který sdílí vrcholy  
 97 příslušné hrany. Navíc také potřebujeme znát podklastry, kam vrcholy patří.  
 98 To je ale problém nejmenšího společného předka v zakořeněném stromu, kdy  
 99 potřebné dotazy se provádí v konstantním čase a s lineárním předvýpočtem  
 100 a využívající lineární prostor. Jednoduchou úpravou získáme i ty potřebné  
 101 informace (ty podklastry). (TODO přidat referenci na LCA a RMQ)

102 Náš algoritmus tedy napřed provede předvýpočet potřebný pro problém  
 103 hledání minimálního společného předka, kde se hrany rozdělí do pomocných  
 104 grafů. Následně se pro každý pomocný graf provede test souvislosti. První  
 105 část algoritmu pracuje v čase  $\mathcal{O}(n)$  díky tomu, že aktualizaci umíme provést  
 106 v konstantním čase a hran je pouze  $\mathcal{O}(n)$ . Druhá část algoritmu pracuje v  
 107 čase  $\sum_{C \in \mathcal{C}} (n_C + m_C) = \sum_{C \in \mathcal{C}} n_C + \sum_{C \in \mathcal{C}} m_C \leq |\mathcal{C}| + m = \mathcal{O}(n) + \mathcal{O}(n) = \mathcal{O}(n)$ ,  
 108 zde  $n_C$  značí počet vrcholů pomocného grafu a  $m_C$  počet jeho hran.  $\square$

### 109 1.3 prostorová složitost

110 Z výsledků o časové složitosti můžeme říci, že můžeme klatrovou rovin-  
111 nost rozhodovat v nedeterministickém prostoru o velikosti  $\mathcal{O}(n)$ . Ze Savit-  
112 chovy věty (doplnit ref) plyne, že v deterministickém prostoru stačí nej-  
113 výše prostor velikosti  $\mathcal{O}(n^2)$ . Lepšího výsledku, ve smyslu, že potřebujeme  
114 méně prostoru, dosáhneme využitím vztahu tříd NTIME a DSPACE, který  
115 je  $NTIME(t(n)) \subseteq DSPACE(t(n))$ . Jelikož máme nedeterministický algo-  
116 ritmus pro klatrovou rovinnost pracující v lineárním čase, tak díky přede-  
117 šlému víme, že existuje deterministický algoritmus využívající pouze lineárně  
118 mnoho prostoru.

119 **Tvrzení 1.5.** *Klatrová rovinnost lze rozhodovat na RAMu s lineárně ome-*  
120 *zeným prostorem.*

121 *Důkaz.*

□