

Digitální učební materiál



Číslo projektu:	CZ.1.07/1.5.00/34.0548
Název školy:	Gymnázium, Trutnov, Jiráskovo náměstí 325
Název materiálu:	VY_32_INOVACE_148_IVT
Autor:	Ing. Pavel Bezděk
Tematický okruh:	Algoritmy
Datum tvorby:	srpen 2013
Ročník:	4. ročník a oktáva
Anotace:	Algoritmus VIII. – Polynomiální a nepolynomiální algoritmy
Metodický pokyn:	Při výuce nutno postupovat individuálně.

Pokud není uvedeno jinak, je použitý materiál z vlastních zdrojů autora DUM.



INVESTICE DO ROZVOJE VZDĚLÁVÁNÍ

Autor	Ing. Pavel Bezděk		
Vytvořeno dne	1. 8. 2013		
Odpilotováno dne	3. 2. 2014	ve třídě	8.Y
Vzdělávací oblast	Informatika a informační a komunikační technologie		
Vzdělávací obor	Informatika a výpočetní technika		
Tematický okruh	Algoritmus		
Téma	Algoritmus VIII. - Polynomiální algoritmus		
Klíčová slova	Algoritmus, polynomiální algoritmy		

Polynomiální a nepolynomiální algoritmy

Druhy asymptotických složitostí

Časové složitosti algoritmů (ty paměťové jsou obdobné) jsme seřadili od nejrychlejších ke nejpomalejším a ke každé připsali příklad algoritmu.

$O(1)$ – konstantní (třeba zjištění, jestli je číslo sudé)

$O(\log(\log N))$ – dvojitě logaritmická, obecně **$O((\log^x N))$** - polylogaritmická,

$O(N^{1/2})$ odmocninová

$O(\log N)$ – logaritmická (binární vyhledávání); všimněte si, že na základu logaritmu nezáleží, protože platí $\log_a n = \log_b n / \log_b a$, takže logaritmy o různých základech se liší jen konstanta-krát, což se „schová do O-čka“ .

$O(N)$ – lineární (hledání maxima z N čísel)

$O(N * \log N)$ – lineárně-logaritmická (nejlepší algoritmy na třídění pomocí porovnávání), obecně $O(N * \log^x(N))$

$O(N^2)$ – kvadratická (Bubble Sort)

$O(N^3)$ – kubická (násobení matic podle definice)

$O(2^N)$ – exponenciální (nalezení všech posloupností délky N složených z nul a jedniček; pokud je chceme i vypsát, dostaneme $O(N * 2^N)$)

$O(N!)$ – faktoriálová, $N! = 1 * 2 * 3 * \dots * N$ (nalezení všech permutací N prvků, tedy třeba všech přesmyček slova o N různých písmenech)

$O(N^N)$ – exponenciální zobrazení do sebe: je potřeba alespoň $N * N$ kroků

Polynomiální algoritmy

Polynomiální algoritmy říkáme těm, které patří do $O(N^k)$ pro přirozené hodnoty k
(hodnoty k 1, 2, 3,...).

1. Čas, který potřebuji ke zpracování vstupních dat algoritmy považované za rychlé, bývá zpravidla shora omezen funkcemi typu n , $n \cdot \log(n)$, n^2 , ...

2. *Jako horní hranici lze vždy použít polynom*

(Algoritmus je polynomiální, pokud ho lze shora omezit n^k)

3. Jeho výpočetní složitost lze definovat jako $f(n) = O(n^k)$, k je přirozené číslo

4. Nepochynomiální algoritmus - když neexistuje přirozené k

5. *Těmto algoritmům říká polynomiální* nebo také prakticky použitelné

6. Do polynomiálních algoritmů patří například i algoritmus se složitostí $O(\log N)$. A to proto, že $O(\log N) \subset O(N)$. Proto každý algoritmus, který proběhne v čase $O(\log N)$, proběhne i v $O(N)$.

Nepolynomiální algoritmy

Nepolynomiální (exponenciální) algoritmy

1. Pomalé (prakticky nepoužitelné) algoritmy užívají metodu „hrubé síly“ (brute force), kterou **probírají všechny možnosti**.
2. Mají tu vlastnost, že funkci jejich časové složitosti nelze shora ohraničit žádným polynomem
3. Jsou použitelné jen pro malé objemy dat, pro větší objemy dat je výpočet v nereálném čase (např. stovky, tisíce, milióny let by trval výpočet i na super rychlých počítačích).
4. Zejména sem patří úlohy na matematických grafech. Odhad počtu kroků je alespoň exponenciální.

Je-li např. daná n prvková množina a probírají-li se všechny její:

- a) podmnožiny: je potřeba alespoň 2^N kroků
- b) permutace: je potřeba alespoň $N!$ kroků
- c) zobrazení do sebe: je potřeba alespoň $N \cdot N$ kroků

5. Nepolynomiální jsou třídy $O(2^N)$, ... a $O(N!)$ a $O(N^N)$. Takové algoritmy jsou extrémně pomalé a snažíme se jim co nejvíce vyhýbat.

6. **Nemožnost tyto praktické úlohy řešit výpočtem algoritmů této třídy, *se v praxi řeší sestavením algoritmů s přijatelnou (polynomickou) časovou složitostí pro tyto úlohy, které neřeší danou úlohu přesně, ale jen přibližně***, čímž typicky dávají o něco horší výsledky, než by dal přesný algoritmus, který ovšem má nepolynomickou časovou složitost.

Převody „pomalých“ algoritmů na „rychlejší“ algoritmy

Řešíme-li n rovnic o n neznámých používáme k tomu **Gaussovu eliminační metodu**. Převedeme matici soustavy na trojúhelníkový tvar - diagonální matice (pod hlavní diagonálou jsou nuly).

Popř. můžeme i použít Gaussova-Jordanova metoda – řádkové úpravy matice soustavy, při nichž redukováná matice po všech $n-1$ fázích eliminace je diagonální nebo dokonce jednotková.

Když ale řešíme na počítači 20 rovnic o 20 neznámých, přestává již být čas výpočtu reálný a při vyšším počtu rovnic a neznámých je již zcela nereálný. Proto zde již nemůžeme používat tyto přímé metody řešení soustav lineárních rovnic jako je Gaussova nebo Gaussova - Jordanova metoda řešení soustav lineárních rovnic, ale musíme použít méně přesné rychlejší metody, které nám ale poskytují dostatečnou přesnost, popř. si můžeme zvolit přesnost výpočtu. Menší přesnost - velmi rychlý výpočet, větší přesnost – výpočet je o něco méně rychlejší, ale pořád ještě pro naše potřeby rychlý, stále se pohybujeme v reálných časech. Řešíme soustavu lineárních rovnic postupným přibližováním se k přesnému řešení. Existuje řada způsobů konstrukce takové posloupnosti aproximací (přibližných hodnot), jejíž limitou \mathbf{x}_i je přesné řešení dané soustavy rovnic.

Např. **Jacobiho metoda** nebo **Gaussova- Seidelova metoda**

(Problémy převodu matematických úloh neřešitelných v reálných časech na úlohy jednodušší řešitelné na počítači v reálném čase se zabývá **numerická matematika**.) Těmto metodám bude věnován samostatný DUM.

Třídy složitostí

Asymptotická složitost rozděluje algoritmy do tříd složitostí, u kterých platí, že od určité velikosti dat, je algoritmus dané třídy vždy pomalejší než algoritmus třídy předchozí, bez ohledu na to, jestli je některý z počítačů c-násobně výkonnější (c je konstanta).

Škála v nekonečnu slouží k rozlišení jednotlivých tříd. Říká, že **pokud se n blíží k nekonečnu, tak neexistuje reálná konstanta taková, aby byl algoritmus z vyšší třídy rychlejší, než ten z třídy přechází.**

$O(1) \ll O(\log(N)) \ll O(N) \ll O(N \cdot \log(N)) \ll O(N^k) \ll O(k^N) \ll O(N!) \ll O(N^N)$

Pro představu o tom, jak se složitost projevuje na opravdovém počítači, se podíváme, jak dlouho poběží algoritmy na počítači, který provede 10^9 (miliardu) operací za sekundu. Tento počítač je srovnatelný s těmi, které dnes běžně používáme. Podívejme se, jak dlouho na něm poběží algoritmy s následujícími složitostmi:

Počítač provede min. 10^9 operací za sekundu

 reálný čas

 nereálný čas

 několik sekund

množství vstupních dat		2	10	100	1000	10^4	10^5	10^6	10^7
O(1)	počet operací	20	20	20	20	20	20	20	20
	čas	$2 \cdot 10^{-8}$ s	$2 \cdot 10^{-8}$ s	$2 \cdot 10^{-8}$ s	$2 \cdot 10^{-8}$ s	$2 \cdot 10^{-8}$ s	$2 \cdot 10^{-8}$ s	$2 \cdot 10^{-8}$ s	$2 \cdot 10^{-8}$ s
O(logN)	počet operací	1	1	2	3	4	5	6	7
	čas	10^{-9} s	10^{-9} s	$2 \cdot 10^{-9}$ s	$3 \cdot 10^{-9}$ s	$4 \cdot 10^{-9}$ s	$5 \cdot 10^{-9}$ s	$6 \cdot 10^{-9}$ s	10^{-8} s
O(N)	počet operací	2	10	100	1000	10^4	10^5	10^6	10^7
	čas	$2 \cdot 10^{-9}$ s	10^{-8} s	10^{-7} s	10^{-6} s	10^{-5} s	10^{-4} s	0,001 s	1 s
O(N * log N)	počet operací	1	10	200	3000	$4 \cdot 10^4$	$5 \cdot 10^5$	$6 \cdot 10^6$	$7 \cdot 10^7$
	čas	10^{-9} s	10^{-8} s	$2 \cdot 10^{-7}$ s	$3 \cdot 10^{-6}$ s	$4 \cdot 10^{-5}$ s	0,0005 s	0,006 s	9 s
O(N ²)	počet operací	4	100	10000	10^6	10^8	10^{10}	10^{12}	10^{14}
	čas	$4 \cdot 10^{-9}$ s	10^{-7} s	10^{-5} s	0,001 s	0,1 s	10 s	17 min	32 let
O(N ³)	počet operací	8	1000	10^6	10^9	10^{12}	10^{15}	10^{18}	10^{21}
	čas	$8 \cdot 10^{-9}$ s	10^{-6} s	0,001 s	1 s	17 min	12 dní	32 let	$3 \cdot 10^{13}$ let
O(2 ^N)	počet operací	4	1024	10^{30}	10^{301}	∞	∞	∞	∞
	čas	$4 \cdot 10^{-9}$ s	10^{-6} s	$4 \cdot 10^{13}$ let	∞	∞	∞	∞	∞

Vliv objemu dat na reálnost výpočtového času

Povšimneme si, že horší algoritmy jsou lepší než optimální algoritmy, jen pro min. data (1 a 2), pro větší data jsou již velmi pomalé
(a s rostoucími vstupy – nepoužitelné).

Optimální algoritmy jsou stále rychlé i při velmi rostoucích vstupech!!!

Modrá pole - časy blíží se jedné nebo několika sekundám.

Červená pole – zcela nereálné časy, algoritmy nepoužitelné

Asymptotická složitost konstantní $O(1)$, logaritmická $O(\log N)$, lineární $O(N)$ a lineárně-logaritmická $O(N \cdot \log N)$, { popř. i odmocninová složitost $O(N^{1/2})$ }, zcela vyhovují i pro extrémně velká vstupní data.

Asymptotická **kvadratická** složitost sice ještě zvládá i větší data, ale u extrémně velkých dat je nepoužitelná.

Asymptotická složitost **kubická** je u běžně velkých dat pomalá a při větších vstupech již nepoužitelná.

Asymptotická složitost exponenciální je nepoužitelná i pro běžné velikosti dat, lze ji použít jen pro malé vstupy.

Závěr

Z toho pro nás plyne, že se **vždy snažíme vymyslet algoritmy s asymptotickou časovou složitostí menší než kvadratickou, (pokud to nevede k extrémním paměťovým nárokům, které by počítač nezvládl).**

Pokud jsme nuceni použít algoritmus s **asymptotickou časovou kvadratickou složitostí**, musíme počítat s tím, že **pro extrémně velká data se nehodí.**

Algoritmy se složitostí vyšší než je kubická, jsou použitelné jen pro malé vstupy dat.

Pokud ale musíme řešit úlohy, pro které máme algoritmy se časovou složitostí kvadratickou a vyšší, i pro velké objemy dat, musíme tyto algoritmy převést na algoritmy, které sice poskytují trochu méně přesný výsledek (ale v rámci nám vyhovující přesnosti), ale mají nižší časovou složitost, a proto jsou použitelné i pro vyšší objemy dat.

Použité zdroje

BÖHM, Martin. *Programátorská kuchařka: Recepty z programátorské kuchařky* [online]. Praha: KSP MFF UK Praha, 2011/2012 [cit. 2013-08-01]. KSP, Korespondenční seminář z programování: Programátorské kuchařky, 24. ročník KSP. Dostupné z: <http://ksp.mff.cuni.cz/tasks/24/cook1.html>
Licence Creative Commons [CC-BY-NC-SA 3.0](https://creativecommons.org/licenses/by-nc-sa/3.0/).