

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_146_IVT
Autor:	Ing. Pavel Bezděk
Tematický okruh:	Algoritmy
Datum tvorby:	červenec 2013
Ročník:	4. ročník a oktáva
Anotace:	Algoritmus VI. – Asymptotická výpočetní složitost algoritmu
Metodický pokyn:	Při výuce nutno postupovat individuálně. Části DUM – „ Pro hloubavé“ jsou určeny pro zájemce o studium na technických a matematicko-fyzikálních oborech vysokých škol.

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



evropský
sociální
fond v ČR



EVROPSKÁ UNIE



MINISTERSTVO ŠKOLSTVÍ,
MLÁDEŽE A TĚLOVÝCHOVY



OP Vzdělávání
pro konkurenceschopnost

INVESTICE DO ROZVOJE VZDĚLÁVÁNÍ

Autor	Ing. Pavel Bezděk		
Vytvořeno dne	23. 7. 2013		
Odpilotováno dne	16. 12. 2013	ve třídě	8.Y
Vzdělávací oblast	Informatika a informační a komunikační technologie		
Vzdělávací obor	Informatika a výpočetní technika		
Tematický okruh	Algoritmus		
Téma	Algoritmus VI. - Asymptotická složitost algoritmu		
Klíčová slova	Algoritmus, asymptotická složitost algoritmu		

Asymptotická složitost algoritmu

Jen konečnost algoritmu vždy nestačí

Je třeba poznamenat, že abstraktní kritérium *konečnosti* je pro praktické použití ještě příliš slabé.

V praxi je třeba zajistit, aby algoritmus skončil „v rozumném“ čase. Za rozumný čas lze v praxi považovat takový čas, který nám umožní smysluplně využít výsledek.

Např. existuje **jednoduchý algoritmus**, který dokáže určit, zda v dané šachové pozici může hráč na tahu vynutit vítězství a zároveň dokáže určit nejlepší možný tah. Tento algoritmus se však *nedá použít, protože by na svou činnost potřeboval ohromné množství času, i když je toto množství konečné*. Zároveň by takový algoritmus *spotřeboval ohromné množství paměti*, což je další praktický zřetel, který se uplatňuje při volbě algoritmu. I když průměrná počítačová paměť stále narůstá, pro některé algoritmy jí nebude nikdy dost.

Asymptotická složitost algoritmu

Pro vyčíslení výpočetní složitosti algoritmů v závislosti na velikosti vstupních dat se používá asymptotický zápis závislosti výpočetního času na rozsahu úlohy (typicky na počtu vstupních údajů). Například $O(\log N)$ znamená, že počet kroků algoritmu závisí logaritmicky na velikosti vstupních dat.

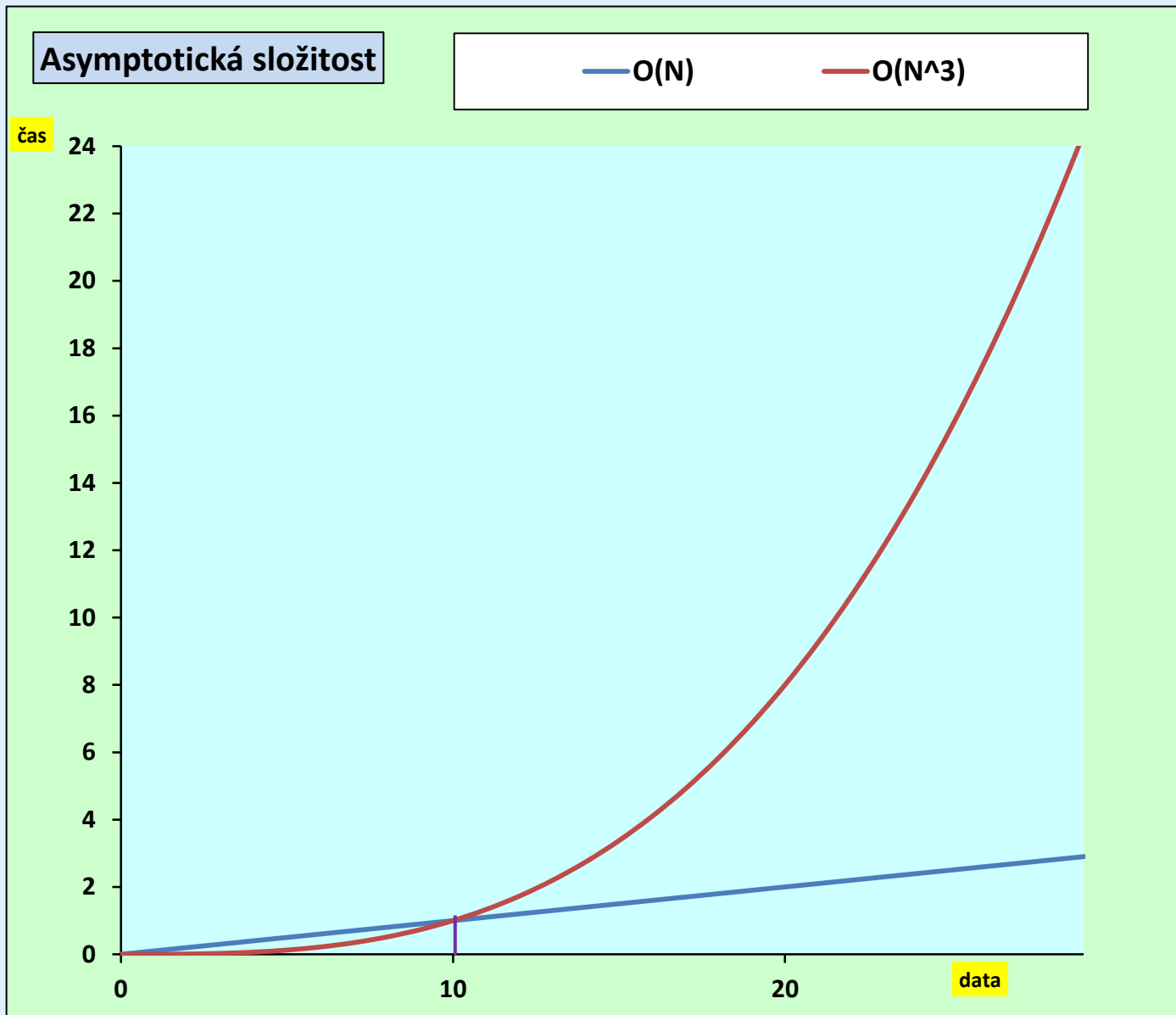
Pokud u takového algoritmu zdvojnásobíme rozsah vstupních údajů, doba výpočtu se zvýší o jednu jednotku času, pokud bude vstupních dat čtyřikrát více, doba výpočtu se prodlouží o dvě jednotky času, a tak dále. To je třeba případ nalezení jednoho prvku o určité hodnotě v seznamu prvků seřazeném podle hodnoty (např. nalezení jména v telefonním seznamu).

V této části textu se budeme věnovat pouze časové složitosti.

Všechna pravidla, která si řekneme, pak budou platit i pro paměťovou složitost.

U určování časové složitosti nás bude především zajímat, jak se algoritmy chovají pro velké vstupy.

Závislost množství dat na délce běhu programu



Mějme například algoritmus **A** o časové složitosti N a algoritmus **B** o složitosti N^3 . Sice pro malé hodnoty N bude algoritmus B rychlejší než A, ale pro všechna větší N (od 10 výše) ho už algoritmus A předběhne. Takže pokud bychom si měli mezi těmito algoritmy zvolit, vybereme si algoritmus A. U složitosti nás obvykle nebude zajímat, jak se chová na malých vstupech, protože na těch je rychlý téměř každý algoritmus.

Rozhodující pro nás bude složitost na maximálních vstupech (pokud nějaké omezení existuje) anebo složitost pro „hodně velké vstupy“. Proto si zavedeme tzv. **asymptotickou časovou složitost**.

Představme si, že máme algoritmus se složitostí $N^2 / 4 + 6 \cdot N + 12$.

Pod asymptotickou složitostí si můžeme představit, že nás zajímá jen nejvýznamnější člen výrazu, podle kterého se pak pro velké vstupy chová celý výraz. To znamená, že: Konstanty u jednotlivých členů můžeme škrtnout (např. $6n$ se chová podobně jako n). Tím dostáváme $N^2 + N + 1$.

Pro velká N je $N + 1$ oproti N^2 nevýznamné, tak ho můžeme také škrtnout. Dostáváme tak složitost $O(N^2)$. Obecně škrtnáme všechny členy, které jsou pro dost velké N menší, než nějaký neškrtnutý člen.

Tahle pravidla sice většinou fungují, ale škrtnat ve výpočtech přece nemůžeme jen tak. Proto zavádíme operátor O (velké O), díky kterému budeme umět popsat, co přesně naše „škrtnání“ znamená, a používat ho korektně.

Zapisuje se pomocí „Omikron notace“ („velké O notace“ nebo „Big O notation“)

Asymptotický horní odhad časové složitosti - $O(g(n))$

Formálně $f(n) = O(g(n))$, stejně jako $f(n) \in O(g(n))$. „Big O notation“

Pro danou funkci $g(n)$ označme množinu funkcí $O(g(n))$, kde O je velké omikron:

$O(g(n)) = \{f(n): \text{existují-li kladné konstanty } c \text{ a } n_0 \text{ takové, že}$
 $0 \leq f(n) \leq c \cdot g(n) \text{ pro všechny } n \geq n_0\}.$

Zápis $f(n) = O(g(n))$ lze popsat jako **f neroste řádově rychleji než funkce g.**

f je asymptoticky ohraničena funkcí g shora (až na konstantu)

Od určitého n_0 už leží graf funkce f (n) pod grafem funkce $c \cdot g(n)$.

Tedy f(n) roste řádově nejvýše tak rychle jako g(n). $\lim_{n \rightarrow +\infty} f(n)/g(n) = 0$

Náročnost algoritmu je vždy stejná nebo menší, než nějaký násobek $g(n)$.

Jde o maximální možnou složitost algoritmu.

Říkáme, že $g(n)$ je horným odhadem funkce $f(n)$

To znamená, že funkce g shora omezuje funkci f až na multiplikační konstantu.

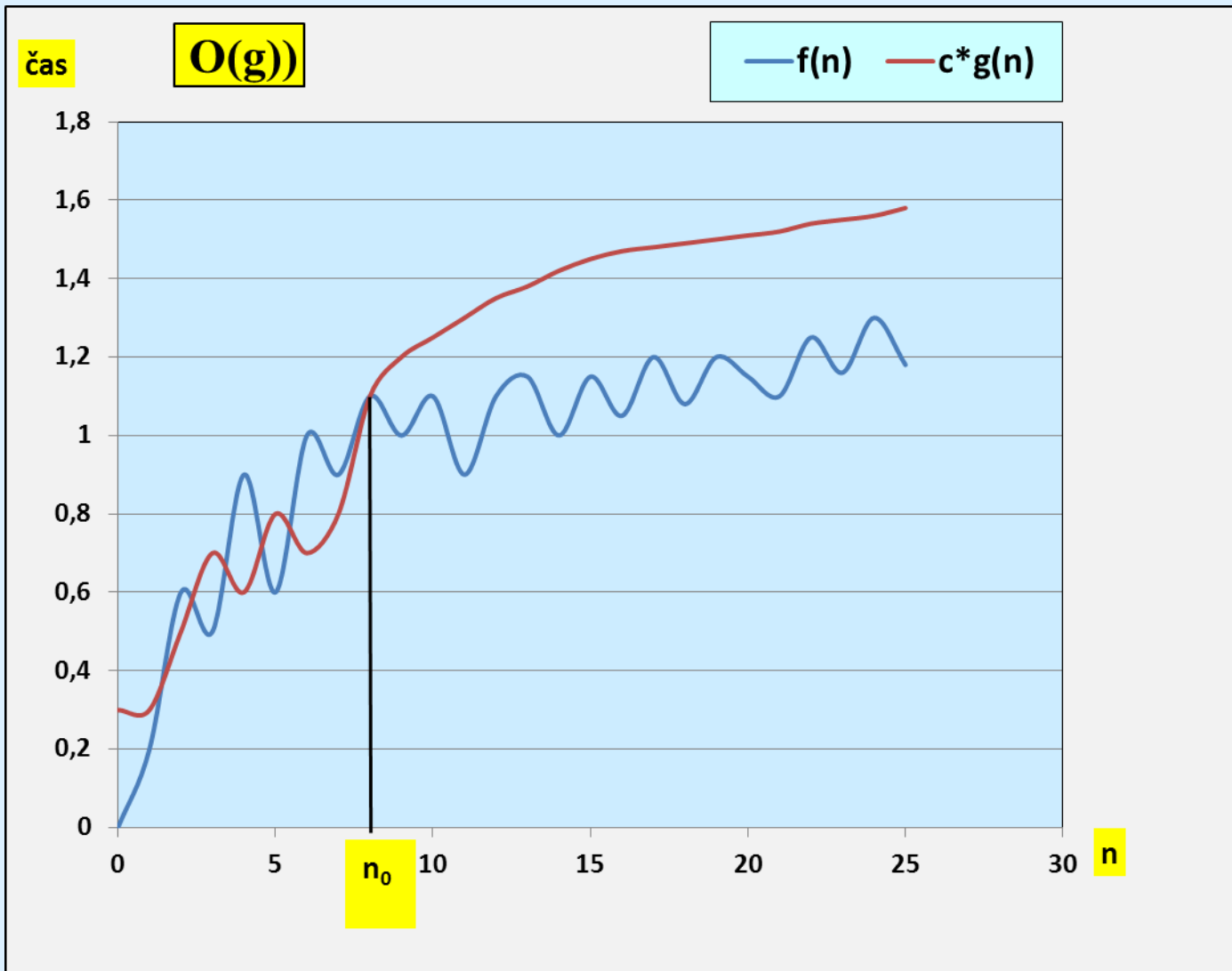
Proto také $f = O(g)$ někdy čte jako „**f je asymptoticky menší nebo rovno g**“.

$$0 \leq f(n) \leq c \cdot g(n) \text{ pro všechny } n \geq n_0$$

Asymptotický horní odhad časové složitosti - $O(g(n))$

Funkce f se dá shora odhadnout funkcí g

(až na multiplikativní konstantu c a pro dostatečně velká n).



Pro hloubavé:

Asymptotický dolní odhad časové složitosti - $\Omega(g(n))$

Formálně $f(n) = \Omega(g(n))$, stejně jako $f(n) \in \Omega(g(n))$.

Pro danou funkci $g(n)$ označme množinu funkcí $\Omega(g(n))$, kde Ω je velká **omega**:

$\Omega(g(n)) = \{f(n): \text{existují-li kladné konstanty } c \text{ a } n_0 \text{ takové, že}$
 $0 \leq c \cdot g(n) \leq f(n) \text{ pro všechny } n \geq n_0\}$.

Zápis $f(n) = \Omega(g(n))$ znamená, že funkce f roste řádově aspoň tak rychle, jako funkce g

Od určitého n_0 už leží graf funkce $f(n)$ nad grafem funkce $c \cdot g(n)$.

Říkáme, že $g(n)$ je **dolním odhadem funkce $f(n)$**

Algoritmus pro alespoň jeden vstup bude této složitosti.

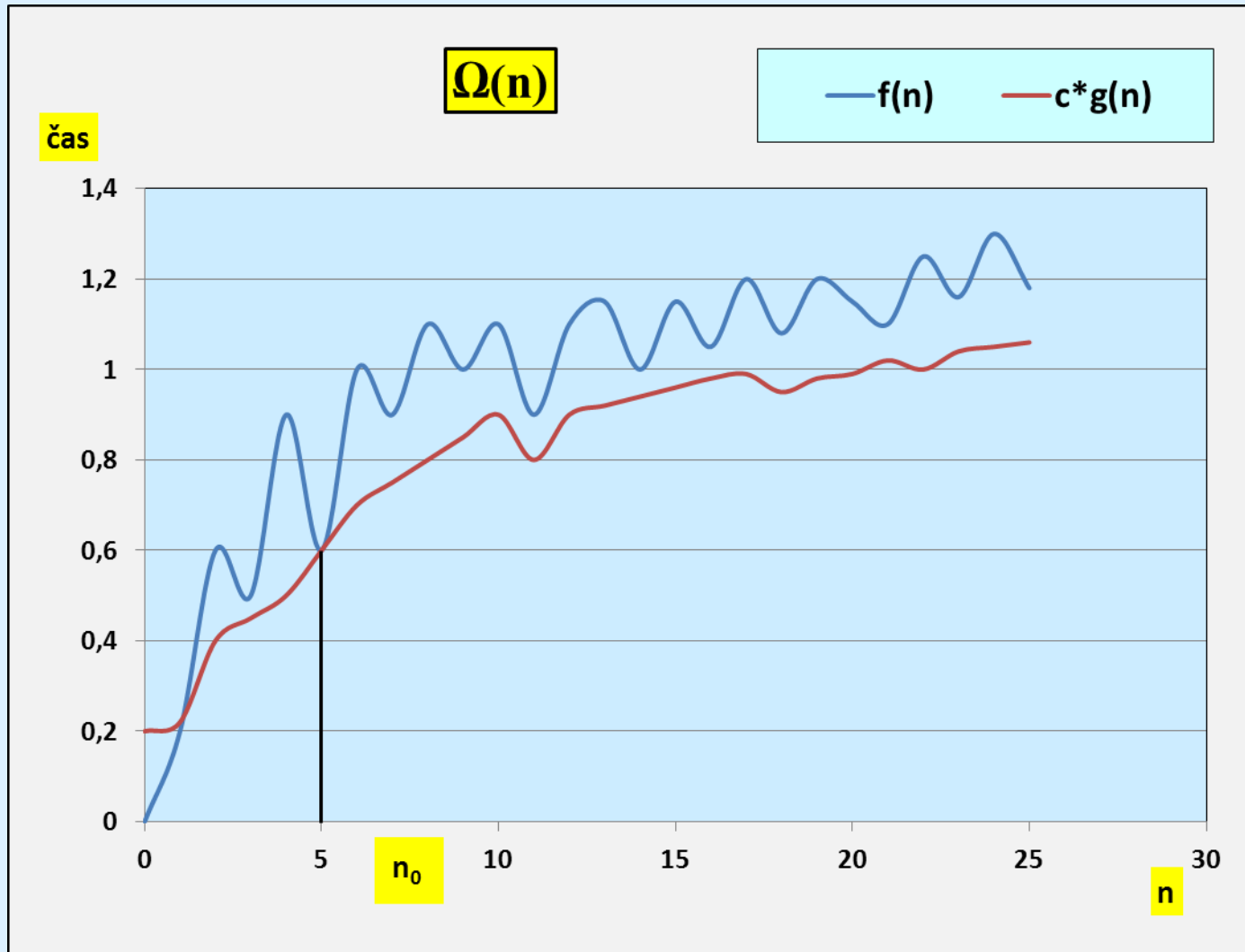
Náročnost algoritmu je vždy stejná nebo větší, než nějaký násobek $g(n)$.

f je asymptoticky ohraničena funkcí g zdola (až na konstantu) $\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{f(n)}{g(n)} = \infty$

Asymptotický dolní odhad časové složitosti - $\Omega(g(n))$

Funkce f se dá zdola odhadnout funkcí g

(až na multiplikační konstantu c a pro dostatečně velká n).



Pro hloubavé:

Asymptotický střední odhad časové složitosti - $\Theta(g(n))$

Formálně $f(n) = \Theta(g(n))$, stejně jako $f(n) \in \Theta(g(n))$.

Pro danou funkci $g(n)$ označme množinu funkcí $\Theta(g(n))$, kde Θ je velká théta:

$\Theta(g(n)) = \{f(n): \text{existují-li kladné konstanty } c_1, c_2 \text{ a } n_0 \text{ takové, že}$
 $0 \leq c_1 * g(n) \leq f(n) \leq c_2 * g(n) \text{ pro všechny } n \geq n_0\}$.

Zápis $f(n) = \Theta(g(n))$ znamená, že obě funkce rostou řádově stejně rychle.

Říkáme, že $g(n)$ je středním odhadem funkce $f(n)$

$\Theta(g(n))$ algoritmus probíhá asymptoticky stejně rychle jako $g(n)$.

Náročnost algoritmu je stejná jako $g(n)$

To znamená, že problém lze řešit algoritmem, který nebude asymptoticky složitější než $c_1 * g(n)$, ale zároveň nikdy nebude asymptoticky lepší než $c_2 * g(n)$.

f je asymptoticky ohraničena funkcí g z obou stran (až na konstantu)

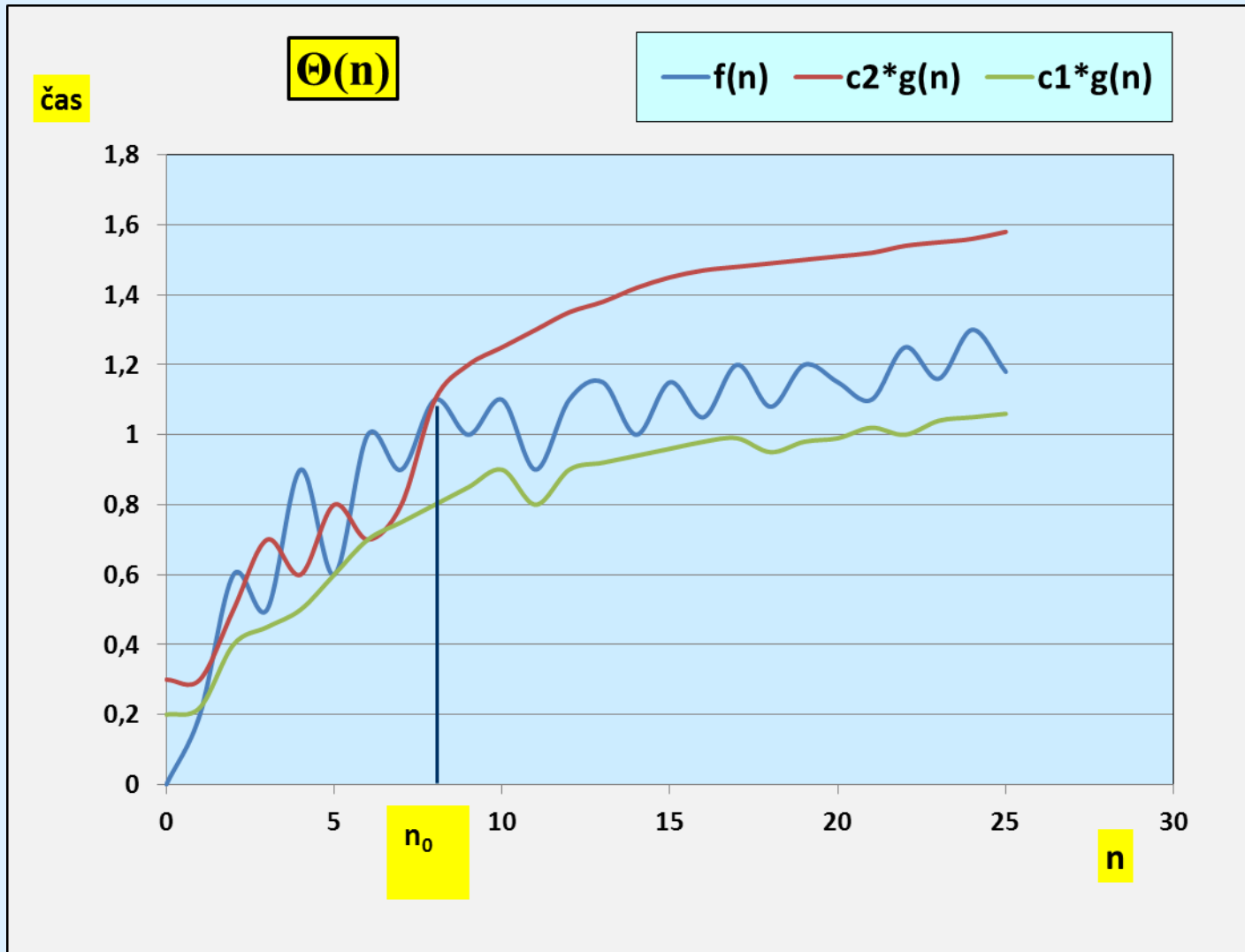
$f(n)$ je zároveň v $O(g(n))$ a v $\Omega(g(n))$. $0 < \lim_{n \rightarrow +\infty} f(n)/g(n) < +\infty$

Pro libovolné funkce $f(n)$ a $g(n)$ platí $f(n) = \Theta(g(n))$,

právě když $f(n) = O(g(n))$ a současně $f(n) = \Omega(g(n))$.

Asymptotický střední odhad časové složitosti - $\Theta(g(n))$

Funkce f se dá ohraničit funkcí g z obou stran
(až na multiplikační konstanty a a pro dostatečně velká n).



Pro hloubavé:

Limitní testy

Předpokládejme výše uvedené funkce $f(n)$ a $g(n)$.

$$\text{Mějme limitu } \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{f(n)}{g(n)} = 0$$

Potom $f(n) = O(g(n))$, ale $f(n) \neq \Omega(g(n))$. Říkáme, že: " $f(n)$ roste **asymptoticky pomaleji než $g(n)$** ".

$$\text{Mějme limitu } \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{f(n)}{g(n)} = \infty$$

Potom $f(n) = \Omega(g(n))$, ale $f(n) \neq O(g(n))$. Říkáme, že: " $f(n)$ roste **asymptoticky rychleji než $g(n)$** ".

$$\text{Mějme limitu } \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{f(n)}{g(n)} = c$$

Pro nějakou konstantu $c > 0$, potom $f(n) = \Theta(g(n))$. Říkáme, že: " $f(n)$ a $g(n)$ rostou **asymptoticky stejně rychle**".

Užití Big O notace

Pro nás má význam hlavně $O(g(n))$

Tedy, že algoritmus nebude mít složitost pro velká n větší než nějaká konstanta krát $g(n)$. **Máme tu mez, kterou složitost algoritmu už nepřekročí.** Vždy se snažíme vyjádřit relaci $O(g(n))$ tak, aby $g(n)$ byla co nejjednodušší. $\Omega(g(n))$ a $\Theta(g(n))$ vždy nepočítáme, většinou nám stačí $O(g(n))$.

Notaci $O(g(n))$ je nutné užívat ve správném smyslu.

Jestliže máme algoritmus, který má dobu běhu $10^{100}n$, což je funkce která je $O(n)$, potom je to asymptoticky lepší než $10n \cdot \log n$, která je $O(n \cdot \log n)$ i když samozřejmě je lepší využít ten druhý algoritmus s $O(n \cdot \log n)$. U asymptotických charakteristik je nutné si uvědomit, že je nelze přeceňovat, respektive nevhodně užívat.

Podobně, jestliže máme algoritmus s dobou běhu $O(n \log(n))$ s rozumným konstantním faktorem, pak je takový algoritmus vždy efektivnější než $O(n^2)$, který však může být lepší pro malé hodnoty n .

Použité zdroje

BÖHM, Martin. *Programátorská kuchařka: Recepty z programátorské kuchařky* [online]. Praha: KSP MFF UK Praha, 2011/2012 [cit. 2013-07-23]. 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](http://creativecommons.org/licenses/by-nc-sa/3.0/).

Algoritmy a datové struktury [online]. 20. 07. 2002 [cit. 2013-07-23]. Dostupné z: <http://Algoritmy a datové struktury> [online]. 20. 07. 2002 [cit. 2013-07-23]. Dostupné z: <http://www.alg.webzdarma.cz/diplomka/kap2/asymptot.html>