

9 Quantitative Aspekte von Algorithmen

9.1 Groß-O-Notation

9.1.1 Ignorieren konstanter Faktoren

- Wir machen das ein bisschen anders als andere:
 - Erst wird Θ eingeführt, und danach O :
 - * ich finde, dass Θ das näher liegende ist, und man kann sich erst mal drauf beschränken, dass Ignorieren konstanter Faktoren kennenzulernen
 - * die Verallgemeinerungen zu O und Ω sind evtl dann leichter
 - Wir führen erst eine Äquivalenzrelation \asymp ein, und dann $\Theta(f)$ als Äquivalenzklasse (ohne dieses Wort schon zu benutzen) von Funktionen.
 - Auch so ist hinterher leicht zu sehen, dass $\Theta(f) = O(f) \cap \Omega(f)$.
 - Achtung: einiges könnte man auch leicht unter Verwendung von \lim , oder genauer mit \limsup argumentieren, aber die Inwis haben vermutlich noch keine Grenzwerte.
- Θ und Polynome: Man versuche klar zu machen, dass immer $f \asymp g$ ist, wenn f und g Polynome gleichen Grades sind, also z. B. $42n^6 - 33n^3 + 222n^2 - 15 \asymp 66n^6 + 55555n^5$. Das kann man z. B. in Anlehnung an $n^3 + 5n^2 \asymp 3n^3 - n$ aus der Vorlesung machen.
- Beispiel: Logarithmenfunktionen haben alle größenordnungsmäßig das gleiche Wachstum:
 - Logarithmen sind ja wohl definitiv Schulwissen. Trotzdem darauf vorbereitet sein, dass Fragen kommen. Also: Für $a \in \mathbb{R}_+$ und $n \in \mathbb{N}_+$ ist $\log_a(n)$ die Zahl mit $a^{\log_a(n)} = n$. Beachte: $n \geq 1$, da $\log 0$ nicht definiert.
 - Man zeige: $\log_2(n) \in \Theta(\log_8(n))$
 - * man beginne vielleicht mit Beispielen:

n	1	8	64	512	4096
$\log_8(n)$	0	1	2	3	4
$\log_2(n)$	0	3	6	9	12

da sollte man doch was sehen ...
 - * dann rechnen: $n = 8^{\log_8 n} = (2^3)^{\log_8(n)} = 2^{3\log_8(n)}$, also gilt für alle $n \geq 1$: $\log_2(n) = 3\log_8(n)$ und $\log_8(n) = \frac{1}{3}\log_2(n)$
 - * wenn das klar ist, dann wohl auch ...

- allgemein: $\log_b(n) \in \Theta(\log_a(n))$, denn

$$b^{\log_b(n)} = n = a^{\log_a(n)} = (b^{\log_b(a)})^{\log_a(n)} = b^{\log_b(a) \cdot \log_a(n)}$$

also liefert (Exponentiation ist injektiv) der Vergleich der Exponenten (oder anders gesagt: Logarithmieren beider Seiten): $\log_b(n) = \log_b(a) \cdot \log_a(n)$

also für $c' = c = \log_b(a)$ und alle $n \geq 1$ gilt: $c \log_a(n) \leq \log_b(n) \leq c' \log_a(n)$

- Man kann also einfach $\Theta(\log n)$ schreiben, ohne die Basis anzugeben, denn sie ist egal.
- Und mir fällt auf, dass eine Aufgabe auf dem aktuellen Übungsblatt dem ganzen doch recht ähnelt. Wenn die Leute im Tut also keine Probleme mit log haben, muss man das ganze auch nicht so im Detail besprechen.

9.1.2 Notation für obere und untere Schranken des Wachstums

- zum Thema $O(\cdot)$:

- Damit die Studenten ein besseres Gefühl für $O(\cdot)$ bekommen, bitte noch mal genau $n^a \in O(n^b)$ falls $a \leq b$ betrachten.
- Aber damit da kein falscher Eindruck entsteht: **Bitte beachten:** \preceq und \succeq sind *keine* totalen Ordnungen. Es gibt unvergleichbare Funktionen. Z. B.

$$f(n) = \begin{cases} 1 & \text{falls } n \text{ gerade} \\ n & \text{falls } n \text{ ungerade} \end{cases}$$

$$g(n) = \begin{cases} n & \text{falls } n \text{ gerade} \\ 1 & \text{falls } n \text{ ungerade} \end{cases}$$

Es gilt *nicht* $g \preceq f$, es gilt *nicht* $f \preceq g$ und es gilt erst recht *nicht* $f \asymp g$.

Und das liegt auch nicht daran, dass die Funktionen so hin und her springen; für monoton wachsende Funktionen kann man so etwas auch machen; so etwas war z.B. auf ÜB9 im Jahre 2008 dran

- Zu $\Omega(\cdot)$: vielleicht auch ein paar einfache Beispiele: Macht es den Studenten Probleme, sich von $n^2 \in \Omega(\log n)$ zu überzeugen?

9.1.3 Die furchtbare Schreibweise

- Folgendes ist sehr unschöne Variante der O-Notation, aber weit verbreitet:
Man schreibt

$$\begin{aligned}g(n) = O(f(n)) & \text{ statt } g(n) \in O(f(n)) , \\g(n) = \Theta(f(n)) & \text{ statt } g(n) \in \Theta(f(n)) , \\g(n) = \Omega(f(n)) & \text{ statt } g(n) \in \Omega(f(n)) .\end{aligned}$$

- Ausdrücke auf der linken Seite **sind keine Gleichungen!**
- Daher bitte immer **große Vorsicht** walten lassen:
 - Es ist **falsch**, aus $g(n) = O(f_1(n))$ und $g(n) = O(f_2(n))$ zu folgern, dass $O(f_1(n)) = O(f_2(n))$ ist.
 - Es ist **falsch**, aus $g_1(n) = O(f(n))$ und $g_2(n) = O(f(n))$ zu folgern, dass $g_1(n) = g_2(n)$ ist.
- Bitte Fragen beantworten. ABER: Ich sehe zwar einen Grund so etwas lesen zu können, aber keinen Grund diesen Unfug schreibenderweise zu üben.

9.2 Matrixmultiplikation

9.2.1 Rückblick auf die Schulmethode

- Wird eigentlich in der Vorlesung nochmal besprochen
- Trotzdem: vielleicht muss man das noch ein bisschen erklären. Man nehme einfach 4×4 -Matrizen und sehe sich z. B. $c_{11} = a_{11}b_{11} + a_{12}b_{21} + a_{13}b_{31} + a_{14}b_{41}$ an:

Man schreibe sich einige der Blöcke A_{11} usw. hin. Dann sieht man: Der erste Teil $a_{11}b_{11} + a_{12}b_{21}$ „kommt von“/„passt zu“ $A_{11}B_{11}$ und der zweite Teil $a_{13}b_{31} + a_{14}b_{41}$ „kommt von“/„passt zu“ $A_{12}B_{21}$.

9.2.2 Algorithmus von Strassen

- Dient in erster Linie als Beispiel für eine effektivere Matrixmultiplikation. Für das Tutorium vielleicht eher uninteressant.
- Weitere Übungsmöglichkeit: Codeschnipsel aus Sneltings Folien von 2008 für Berechnung der Binomialkoeffizienten:

```

static int binom(int n, int k) {
    assert n >= k && k >= 0;
    if (k == 0 || k == n) {
        return 1;
    } else {
        return binom(n - 1, k - 1) + binom(n - 1, k);
    }
}

```

Diskussion: Wieviele Aufrufe von `binom` in Abhängigkeit von n werden bei der Berechnung eines $\binom{n}{k}$ gemacht? Im Detail ist das nicht ganz schön zu machen. Man überzeuge sich aber (mit Hilfe eines Beispiels?) davon, dass man mindestens 2^k Aufrufe der Form $\text{binom}(\binom{n-k}{x}, x)$ mit $0 \leq x \leq k$ hat. Das sind im Fall $k = n/2$ also immerhin $(\sqrt{2})^n$.

9.3 Asymptotisches Verhalten „implizit“ definierter Funktionen

Der Stoff ab hier kommt erst nächste Woche dran.

- Zum Mastertheorem kommen wir erst am 19.12.; dann sollte in Programmieren rekursives Suchen/Sortieren dran gewesen sein. Das gibt dann noch mal Motivation für

$$T(n) = aT\left(\frac{n}{b}\right) + f(n)$$

- Mastertheorem
 - Fall 2: $f(n) \in \Theta(n^{\log_b a})$ schlägt bei Quicksort zu
 - * Formel anwenden liefert $n \log n$
 - Fall 3: nur bei Nachfragen diskutieren ...
 - statt dessen darauf hinweisen, dass einem das Mastertheorem nicht weiterhilft, wenn man eine Problemistanz anders zerhackt, wie etwa bei $(n+1)! = (n+1) * n!$ oder

$$\binom{n}{k} = \begin{cases} 0 & \text{falls } k = 0 \vee k = n \\ \binom{n-1}{k-1} + \binom{n-1}{k} & \text{sonst} \end{cases}$$