

# Algorithmen und Komplexität

## TIF 21 A/B

### Dr. Bruno Becker

## 3. Analyse von Algorithmen

# Analyse von Algorithmen

- **Kosten eines Algorithmus**
- O-Notation
- Komplexitätsklassen

# Kosten eines Algorithmus

- **Wie hängen die Kosten eines Algorithmus von der Problemgröße ab?**
- **Motivation:**
  - Wie groß kann meine Problemgröße sein, damit mein Algorithmus noch funktioniert?
  - Wieviel Platz benötigt der Algorithmus im schlimmsten Fall – Rechner-Ressourcen meistens nicht exklusiv
  - Ist die Antwortzeit eines Algorithmus für Anwender akzeptabel? – Beispiel Online-Ticketing
  - Ist mein Algorithmus und die verwendeten Datenstrukturen geschickt für die Problemlösung?
- **Modellierung der Kosten**
  - Operationen zählen für Laufzeit-Bestimmung
  - Benötigter Speicherplatz
  - Modellierung heißt Vereinfachung

# Kosten eines Algorithmus

## ■ Vereinfachung in Formeln

- Nur die höchste Potenz zählt:

$$3 * n^3 + 42 * n^2 - 120 * n + 1345 \sim 3 * n^3$$

- $f(n) \sim g(n) \Leftrightarrow \lim_{n \rightarrow \infty} (f(n)/g(n)) = 1$

## ■ Vereinfachung in der Praxis manchmal unrealistisch

- $f(n) = 2 * n^3 + n - 1$

- $g(n) = n^3 + 1000 * n^2$

- $h(n) = 10^6 * n^2$

- Welche Funktion nehme ich für  $n=1.000$ ?; Ab wann lohnt sich  $h(n)$ ?

# Analyse von Algorithmen

- Kosten eines Algorithmus
- **O-Notation**
- Komplexitätsklassen

# O-Notation: Vereinfachung zur Analyse

- **Ansatz: Konstante Faktoren ignorieren**
  - Konstanten werden von Hardware und Implementierung beeinflusst
- **O-Notation: Abschätzung nach oben**
- $f(n) \in O(g(n))$ , wenn es positive Konstanten  $c$  und  $n_0$  gibt, so dass gilt:
$$f(n) \leq c * g(n) \quad \text{für alle } n > n_0$$
  - $O(g(n))$  bezeichnet also eine *Menge* von Funktionen
  - **Asymptotische Notation**

# O-Notation Beispiele

- $f(n) = 2 * n^3 + 100 * n^2 - 50 \in ?$
- $O(n) = O(1000 * n) ?$
- $O(\log_2 n) = O(\log_2 n^2) ?$
- $O(\log_2 n) > O(n^{1/10}) ?$

# Übung

- Bringen Sie die folgenden Funktionen in eine Reihenfolge hinsichtlich Ihrer Komplexität in O-Notation:

1.  $f_1(n) = \sqrt{n/5} + 49$

2.  $f_2(n) = n!$

3.  $f_3(n) = \log_2 n^3$

4.  $f_4(n) = 2^n$

5.  $f_5(n) = 12n^2 - 7n + 5$

6.  $f_6(n) = n^3 - 2n^2 + n$

Antwort  $f_3 < f_1 < f_5 < f_6 < f_4 < f_2$



# $\Omega$ und $\Theta$ -Notation

- **$\Omega$  -Notation: Abschätzung nach unten**
- $f(n) \in \Omega(g(n))$ , wenn es positive Konstanten  $c$  und  $n_0$  gibt, so dass gilt:  
$$f(n) \geq c * g(n) \quad \text{für alle } n > n_0$$
- **$\Theta$  -Notation: Abschätzung nach oben und unten**
- $\Theta(g(n)) = O(g(n)) \cap \Omega(g(n))$

# Analyse von Algorithmen

- Kosten eines Algorithmus
- O-Notation
- **Komplexitätsklassen**

# O-Notation in der Theorie der Algorithmen

→ Komplexitätstheorie (gegen Ende der Vorlesung)

- **Effiziente (polynomiale) Algorithmen:** Laufzeit  $O(n^k)$
- **Algorithmen mit exponentieller Worst case Laufzeit:  $\Omega(2^n)$** 
  - Im Worst case häufig Suche über alle Lösungsmöglichkeiten erforderlich
  - Beispiele: Travelling-Salesman-Problem, Erfüllbarkeit logischer Ausdrücke
- **Nachweisbar schwierige Probleme: Bewiesene untere Schranke Laufzeit:  $\Omega(2^n)$**