O-Notation

Programmieren und Software-Engineering Homomorphismen, Formale Sprachen und Syntax-Analyse

22. Februar 2023

POS (Theorie) O-Notation 1/12

Motivation

- Bestimmte Programmteile verursachen je nach Datenmenge unterschiedliche Laufzeiten bei der Ausführung.
- Bei geringen Datenmengen bleibt dies oft unbemerkt und spielt keine Rolle.
- Reale Programme arbeiten jedoch mit großen Datenmengen, umfangreichen Datenbanken, führen komplexe Berechnungen durch, etc.
- Durch die theoretische Laufzeitanalyse kann man etwaige Flaschenhälse und Performanceprobleme erkennen.
- Relevant ist hierbei weniger die konkrete
 Ausführungsgeschwindigkeit, sondern das Wachstum der Laufzeit in
 Abhängigkeit von der Anzahl der Eingabedaten.
- In der praktischen Arbeit werden Profiler verwendet, um zu analysieren wieviel Zeit in welchen Programmteilen verbracht wird.
- Für theoretische Analysen wird die O-Notation verwendet.

POS (Theorie) O-Notation 2 / 12

Komplexität von Algorithmen

Die theoretische Analyse von Algorithmen untersucht:

- (Lauf-)Zeit-Komplexität
- (Speicher-)Platz-Komplexität
- Evtl. weitere Parameter, z.B.:
 - Anzahl Vergleiche
 - Anzahl Bewegungen der Datensätze

Weitere Unterscheidung:

- Worst-Case: der ungünstigste Fall
- Average-Case: der zu erwartende, durchschnittliche Fall
- Best-Case

POS (Theorie) O-Notation 3/12

Komplexität von Algorithmen

- Untersucht werden die Eingenschaften von Algorithmen in Abhängigkeit von den Eingabedaten.
- Wesentliche Kenngröße ist die Anzahl der Daten, oft mit n oder m bezeichnet.
 - Beispiel: Sortieren von n Zahlen
 - Beispiel: Berechnen eines Euler-Zyklus von einem Graphen mit n Knoten und m Kanten
 - Beispiel: Tiefensuche in Graphen mit n Knoten und m Kanten
 - Beispiel: Suchen eines Elementes in n vorhandenen Einträgen
- Zentrale Frage: wie hängt die Laufzeit von n (oder m) ab?
- Von Interesse ist lediglich die Größenordnung!
- Diese Größenordnung wird mit der Bachmann-Landau-Notation, oder kurz *O*-**Notation** dargestellt.

POS (Theorie) O-Notation 4/12

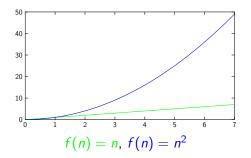
Komplexität von Algorithmen

- Ein sehr günstiges Laufzeitverhalten ist, wenn bei n Datensätzen ca.
 n Schritte ausgeführt werden.
 - Man nennt dies: lineares Laufzeitverhalten
 - Der Algorithmus durchläuft O(n) Schritte
- Werden ungefähr n^2 viele Schritte ausgeführt:
 - Quadratisches Laufzeitverhalten
 - Der Algorithmus durchläuft $O(n^2)$ Schritte
- Höhere Laufzeiten sind oftmals in der Praxis problematisch, selbst bei quadratischer Laufzeit ist oft schon Vorsicht angebracht

Definition ((informell) Laufzeit eines Algorithmus anhand der *O*-Notation)

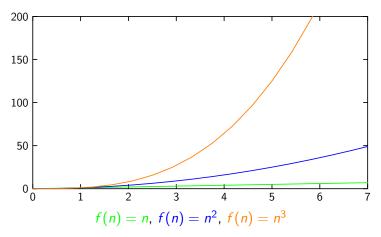
Ein Algorithmus A hat bei n Eingabedaten eine Laufzeit von O(f(n)), wenn bei seiner Ausführung in etwa ("in der Größenordnung von") f(n) Schritte ausgeführt werden.

POS (Theorie) O-Notation 5/12



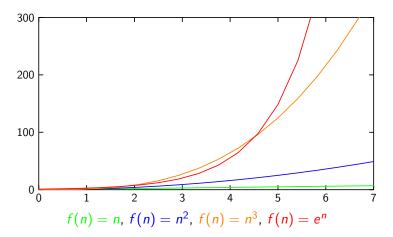
Vergleich von linearem zu quadratischem Laufzeitverhalten

POS (Theorie) O-Notation 6/12



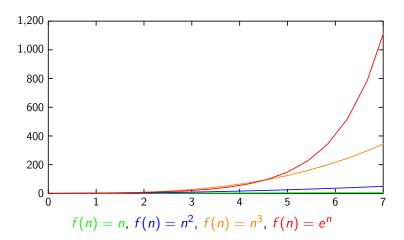
Vergleich von n, n^2 und n^3

POS (Theorie)



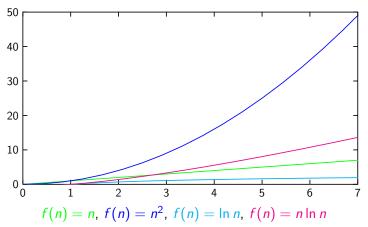
Zusätzliche exponentielle Kurve, zunächst mit $y_{max} = 300$

POS (Theorie) O-Notation 8/12



Zusätzliche exponentielle Kurve, jetzt mit $y_{max} = 1200$

POS (Theorie) O-Notation 9/12



Weiteres Beispiel: die Logarithmus-Funktion. Diese strebt zwar gegen Unendlich, aber extrem langsam! Wichtige Konsequenz: $n \ln n$ verhält sich "fast" wie n

POS (Theorie) O-Notation 10 / 12

Bachmann-Landau Notation

Eine Funktion f(n) liegt in O(g(n)) wenn ab einem Wert n_0 und einer Konstante c die Funktionswerte von f(n) kleiner sind als jene von $c \cdot g(n)$. Man schreibt hierfür auch $f(n) \in O(g(n))$.

Definition (Bachmann-Landau O-Notation)

$$O(g(n)) = \{f(n) \mid (\exists c, n_0 > 0), (\forall n \ge n_0) : 0 \le f(n) \le cg(n)\}$$

Somit ist $c \cdot g(n)$ ab n_0 eine **obere Schranke** für f(n)! Es müssen immer nur die Terme der höchsten Ordnung betrachtet werden, und diese ohne etwaige konstante Faktoren.

POS (Theorie) O-Notation 11 / 12

Bachmann-Landau Notation

Beispiele:

- $3n^2 \in O(n^2)$
- $\frac{3}{4}n^3 + 5n^2 \in O(n^3)$
- $42n + \ln n + 5150 \in O(n)$

- $n \log n \in O(n^2)$
- $n \log n \in O(n \log n)$ (!) die kleinste obere Schranke!
- $n + m^2 \in O(n + m^2)$