

# Algorithmen und Datenstrukturen

## A10. Laufzeitanalyse: Anwendung

Marcel Lüthi and Gabriele Röger

Universität Basel

15. März 2023

# Algorithmen und Datenstrukturen

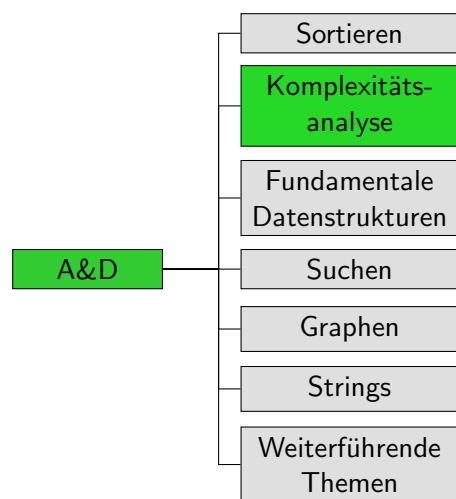
15. März 2023 — A10. Laufzeitanalyse: Anwendung

## A10.1 Kurze Wiederholung

## A10.2 Anwendung

## A10.3 Zusammenfassung

## Inhalt dieser Veranstaltung



## A10.1 Kurze Wiederholung

## Landau-Symbole

- „ $f$  wächst genauso schnell wie  $g$ “

$$\Theta(g) = \{f \mid \exists c > 0 \exists c' > 0 \exists n_0 > 0 \forall n \geq n_0 : c \cdot g(n) \leq f(n) \leq c' \cdot g(n)\}$$

- „ $f$  wächst nicht wesentlich schneller als  $g$ “

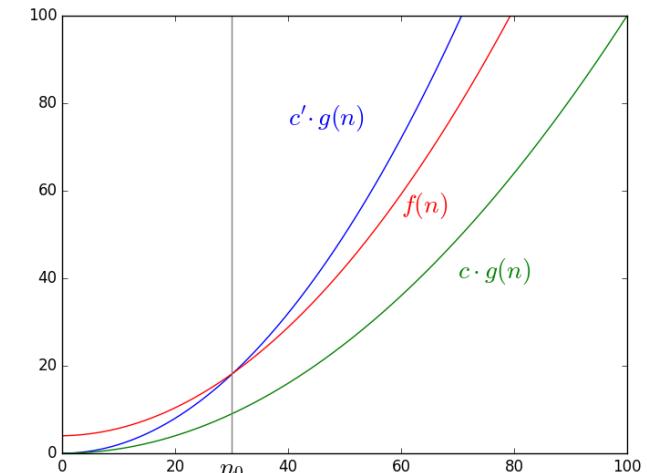
$$O(g) = \{f \mid \exists c > 0 \exists n_0 > 0 \forall n \geq n_0 : f(n) \leq c \cdot g(n)\}$$

- „ $f$  wächst nicht wesentlich langsamer als  $g$ “

$$\Omega(g) = \{f \mid \exists c > 0 \exists n_0 > 0 \forall n \geq n_0 : c \cdot g(n) \leq f(n)\}$$

## Landau-Symbol Theta: Illustration

$$f \in \Theta(g)$$



## Interessante Funktionsklassen

In aufsteigender Ordnung (abgesehen von allgemeinen  $n^k$ ):

$g$	Wachstum
1	konstant
$\log n$	logarithmisch
$n$	linear
$n \log n$	leicht überlinear
$n^2$	quadratisch
$n^3$	kubisch
$n^k$	polynomiell (Konstante $k$ )
$2^n$	exponentiell

## Zusammenhänge

Es gilt:

- $O(1) \subset O(\log n) \subset O(n) \subset O(n \log n) \subset O(n^k) \subset O(2^n)$   
(für  $k \geq 2$ )
- $O(n^{k_1}) \subset O(n^{k_2})$  für  $k_1 < k_2$   
z.B.  $O(n^2) \subset O(n^3)$

## Rechenregeln

### ► Produkt

$f_1 \in O(g_1)$  und  $f_2 \in O(g_2) \Rightarrow f_1 f_2 \in O(g_1 g_2)$

### ► Summe

$f_1 \in O(g_1)$  und  $f_2 \in O(g_2) \Rightarrow f_1 + f_2 \in O(g_1 + g_2)$

### ► Multiplikation mit Konstante

$k > 0$  und  $f \in O(g) \Rightarrow kf \in O(g)$

$k > 0 \Rightarrow O(kg) = O(g)$

## A10.2 Anwendung

## Schnelle $O$ -Analyse für häufige Code-Konstrukte I

### ► konstante Operation

var = 4	$O(1)$
---------	--------

### ► Sequenz konstanter Operationen

var1 = 4	$O(1)$
var2 = 4	$O(1)$
...	$O(1)$
var123 = 4	$O(1)$

$O(123 \cdot 1) = O(1)$

## Schnelle $O$ -Analyse für häufige Code-Konstrukte II

### ► Schleife

for i in range(n):	$O(n)$
res += i * m	$O(1)$

$O(n \cdot 1) = O(n)$

for i in range(n):	$O(n)$	$O(n)$	$O(n^2)$
for j in range(i):	$O(n)$	$O(1)$	

*i* hängt von *n* ab

## Schnelle $O$ -Analyse für häufige Code-Konstrukte III

### ► if-then-else

```
if var < bound:
    res += var
else:
    for i in range(n):
        res += i * n
```

$O(1)$	$O(1)$
$O(1)$	$O(1)$
$O(n)$	$O(n \cdot 1)$
$O(1)$	$= O(n)$

$$O(1 + \max\{1, n\}) \\ = O(n)$$

**Achtung:** Kann zu unnötig hoher Abschätzung führen, wenn teurer Fall nur für kleine  $n$  auftritt (durch Konstante begrenzt).

## Beispiel: Worst Case für Insertionsort

---

```
1 def insertion_sort(array):
2     n = len(array)
3     for i in range(1, n):  # i = 1, ..., n - 1
4         # move array[i] to the left until it is
5         # at the correct position.
6         for j in range(i, 0, -1):  # j = i, ..., 1
7             if array[j] < array[j-1]:
8                 array[j], array[j-1] = array[j-1], array[j]
9             else:
10                 break
```

---

► Worst case: break-Fall tritt nie ein.

$$O(1 + n \cdot n \cdot 1) = O(n^2)$$

► Überschätzt?

Nein, beide Schleifen haben jeweils  $\Omega(n)$  Durchläufe.

## Beispiel: Best Case für Insertionsort

---

```
1 def insertion_sort(array):
2     n = len(array)
3     for i in range(1, n):  # i = 1, ..., n - 1
4         # move array[i] to the left until it is
5         # at the correct position.
6         for j in range(i, 0, -1):  # j = i, ..., 1
7             if array[j] < array[j-1]:
8                 array[j], array[j-1] = array[j-1], array[j]
9             else:
10                 break
```

---

- Best case: break jeweils direkt bei  $j = i$
  - $O(1 + n \cdot 1 \cdot 1) = O(n)$
  - Überschätzt?
- Nein, die äussere Schleifen hat  $\Omega(n)$  Durchläufe.

## Klausuraufgabe 2019

Betrachten Sie folgendes Codefragment. Geben Sie die asymptotische Laufzeit in Abhängigkeit von  $n \in \mathbb{N}$  in  $\Theta$ -Notation an und begründen Sie Ihre Antwort kurz (1-2 Sätze).

---

```
1 int result = 0;
2 if (n > 23) {
3     return result;
4 }
5 for (int i = 0; i < n; i++) {
6     for (int j = 0; j < n; j++) {
7         result += j;
8     }
9 }
10 return result;
```

---

## Warum interessiert uns das alles?

- ▶ Weil Algorithmen/Datenstrukturen mit schlechter Laufzeitkomplexität zurückslagen!
- ▶ Beispiel: GTA online hatte viele Jahre eine Ladezeit von mehreren Minuten
  - ▶ mehrere Minuten zum Parsen von 10 Megabyte JSON-Daten!
  - ▶ vmtl. schlechte Library zum Parsen
  - ▶ ungeeignete Datenstruktur zum Testen auf Duplikate
  - ▶ nach Fix: 70% weniger Ladezeit
  - ▶ <https://nee.lv/2021/02/28/How-I-cut-GTA-Online-loading-times-by-70/index.html>

## A10.3 Zusammenfassung

## Zusammenfassung

- ▶ In der Praxis können wir mit einfachen "Kochrezepten" recht schnell einen Eindruck von der Laufzeit eines Verfahrens bekommen.
- ▶ **Insertionsort** hat
  - ▶ im **besten Fall** Laufzeit  $\Theta(n)$
  - ▶ im **schlechtesten Fall** Laufzeit  $\Theta(n^2)$