

# Algorithmen und Datenstrukturen

## A6. Laufzeitanalyse: Top-Down-Mergesort und Landau-Symbole

Marcel Lüthi and Gabriele Röger

Universität Basel

28. Februar 2019

# Algorithmen und Datenstrukturen

28. Februar 2019 — A6. Laufzeitanalyse: Top-Down-Mergesort und Landau-Symbole

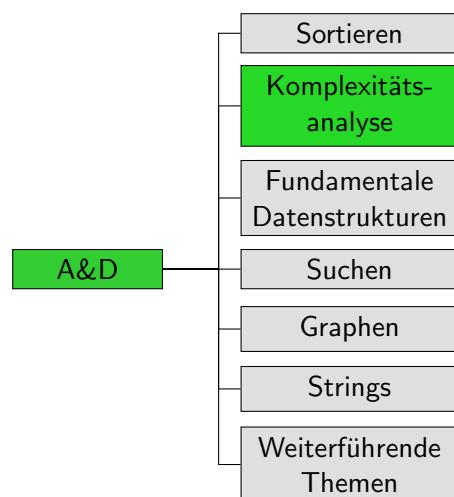
## A6.1 Beispiel: Top-Down-Mergesort

## A6.2 Landau-Notation

## A6.3 Anwendung

## A6.4 Zusammenfassung

## Inhalt dieser Veranstaltung



## Was bisher geschah und wie es weiter geht

- ▶ **Letztes Mal:** sehr detaillierte Laufzeitanalyse für Selectionsort und Bottom-Up-Mergesort
- ▶ heute noch analoge Analyse für Top-Down-Mergesort als Beispiel eines rekursiven Divide-and-Conquer-Verfahrens
- ▶ danach **Landau-Symbole** für asymptotisches Laufzeitverhalten
- ▶ und die „schnelle“ Laufzeitanalyse in der Praxis

## A6.1 Beispiel: Top-Down-Mergesort

### Merge-Schritt-Ergebnis vom letzten Mal

---

```

1 def merge(array, tmp, lo, mid, hi):
2     i = lo
3     j = mid + 1
4     for k in range(lo, hi + 1): # k = lo, ..., hi
5         if j > hi or (i <= mid and array[i] <= array[j]):
6             tmp[k] = array[i]
7             i += 1
8         else:
9             tmp[k] = array[j]
10            j += 1
11     for k in range(lo, hi + 1): # k = lo, ..., hi
12         array[k] = tmp[k]

```

---

#### Theorem

Der Merge-Schritt hat **lineare Laufzeit**, d.h. es gibt Konstanten  $c, c', n_0 > 0$ , so dass für alle  $n \geq n_0$ :  $cn \leq T(n) \leq c'n$ .

## Top-Down-Mergesort

---

```

1 def sort(array):
2     tmp = [0] * len(array) # [0, ..., 0] with same size as array
3     sort_aux(array, tmp, 0, len(array) - 1)
4
5 def sort_aux(array, tmp, lo, hi):
6     if hi <= lo:
7         return
8     mid = lo + (hi - lo) // 2
9     sort_aux(array, tmp, lo, mid)
10    sort_aux(array, tmp, mid + 1, hi)
11    merge(array, tmp, lo, mid, hi)

```

---

Analyse für  $m = hi - lo + 1$

$c_0$  für Zeile 6–7

$c_1$  für Zeile 6–8

$c_2 m$  für Merge-Schritt

## Top-Down-Mergesort: Analyse I

#### Laufzeit `sort_aux`

- ▶  $T(m) = c_1 + 2T(m/2) + c_2 m$  für  $m = 2^k, k \in \mathbb{N}_0$
- ▶  $T(1) = c_0$
- ▶ Rekursive Gleichung
- ▶ Wir suchen obere Schranke, die nur von  $m$  abhängt.

## Top-Down-Mergesort: Analyse II

Betrachte  $m = 2^k$  mit  $k \in \mathbb{N}_{>0}$

$$\begin{aligned}
 T(m) &= c_1 + 2T(m/2) + c_2m \\
 &= c_1 + 2(c_1 + 2T(m/4) + c_2(m/2)) + c_2m \\
 &= c_1 + 2(c_1 + 2(c_1 + 2T(m/8) + c_2(m/4)) + c_2(m/2)) + c_2m \\
 &= c_1(1 + 2 + 4) + c_2(m + 2m/2 + 4m/4) + 8T(m/8) \\
 &= \dots \\
 &= c_1 \sum_{i=0}^{k-1} 2^i + c_2mk + c_02^k \\
 &= c_1 \sum_{i=0}^{k-1} 2^i + c_2m \log_2 m + c_0m \quad (k = \log_2 m, 2^k = m) \\
 &\leq c_1k2^{k-1} + c_2m \log_2 m + c_0m \\
 &\leq c_1m \log_2 m + c_2m \log_2 m + c_0m \\
 &\leq (c_0 + c_1 + c_2)m \log_2 m \quad (\log_2 m = k \geq 1)
 \end{aligned}$$

## Top-Down-Mergesort: Analyse III

$m$  keine Zweierpotenz?  $2^{k-1} < m < 2^k$

$$\begin{aligned}
 T(m) &= c_1 + T(\lfloor m/2 \rfloor) + T(\lceil m/2 \rceil) + c_2m \\
 &\leq c_1 + 2T(2^k/2) + c_2m \\
 &\leq c2^k \log_2 2^k \text{ für irgendein } c \\
 &< 2cm \log_2(2m) \quad (2^k < 2m, \text{ da } m > 2^{k-1}) \\
 &= 2cm(\log_2 2 + \log_2 m) \\
 &= 2cm(1 + \log_2 m) \leq 4cm \log_2 m \quad (1 \leq \log_2 m \text{ für } m \geq 2)
 \end{aligned}$$

Obere Schranke  $c'm \log_2 m$  gilt allgemein (für irgendein  $c'$ )

Untere Schranke?

$$T(m) = \sum_{i=0}^{k-1} 2^i c_1 + c_2m \log_2 m + c_0m \geq c_2m \log_2 m$$

Untere Schranke  $cm \log_2 m$  (für irgendein  $c$ )

## Top-Down-Mergesort: Analyse IV

sort?

- ▶ Aufruf von sort\_aux mit  $m = n$  = Länge der Eingabe
- ▶ Anlegen/Kopieren von Array geht in linearer Zeit  
→ kann durch Anpassung der Konstanten abgedeckt werden.

Theorem

Top-Down-Mergesort hat **leicht überlineare Laufzeit**, d.h.  
es gibt Konstanten  $c, c', n_0 > 0$ , so dass für alle  $n \geq n_0$ ,  
 $cn \log_2 n \leq T(n) \leq c'n \log_2 n$ .

## A6.2 Landau-Notation

## Ergebnis für Mergesort

„Die Laufzeit von Mergesort wächst genauso schnell wie  $n \log_2 n$ .“

### Theorem

Mergesort hat **leicht überlineare Laufzeit**, d.h. es gibt Konstanten  $c, c', n_0 > 0$ , so dass für alle  $n \geq n_0$ :  $cn \log_2 n \leq T(n) \leq c'n \log_2 n$ .

- ▶ Wir haben Terme niedrigerer Ordnung (Konstanten und  $n$ ) in der Abschätzung ignoriert bzw. verschwinden lassen.
- ▶ Wir haben uns nicht für die genauen Werte der Konstanten interessiert, es reicht, wenn irgendwelche passenden Konstanten existieren.
- ▶ Die Laufzeit für kleine  $n$  ist nicht so wichtig.

## Mehr bisherige Ergebnisse

### Theorem

Der Merge-Schritt hat **lineare Laufzeit**, d.h. es gibt Konstanten  $c, c', n_0 > 0$ , so dass für alle  $n \geq n_0$ :  $cn \leq T(n) \leq c'n$ .

### Theorem

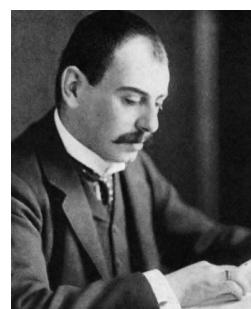
Mergesort hat **leicht überlineare Laufzeit**, d.h. es gibt Konstanten  $c, c', n_0 > 0$ , so dass für alle  $n \geq n_0$ :  $cn \log_2 n \leq T(n) \leq c'n \log_2 n$ .

### Theorem

Selectionsort hat **quadratische Laufzeit**, d.h. es gibt Konstanten  $c > 0, c' > 0, n_0 > 0$ , so dass für  $n \geq n_0$ :  $cn^2 \leq T(n) \leq c'n^2$ .

Können wir das nicht irgendwie kompakter aufschreiben?

## Edmund Landau



Edmund Landau

- ▶ deutscher Mathematiker (1877–1938)
- ▶ analytische Zahlentheorie
- ▶ kein Freund angewandter Mathematik

International: **Bachmann–Landau-Notation** auch nach Paul Gustav Heinrich Bachmann (deutscher Mathematiker)

## Landau-Symbol Theta

### Definition

Für eine Funktion  $g : \mathbb{N} \rightarrow \mathbb{R}$  ist  **$\Theta(g)$**  die Menge aller Funktionen  $f : \mathbb{N} \rightarrow \mathbb{R}$ , die **genauso schnell wachsen** wie  $g$ :

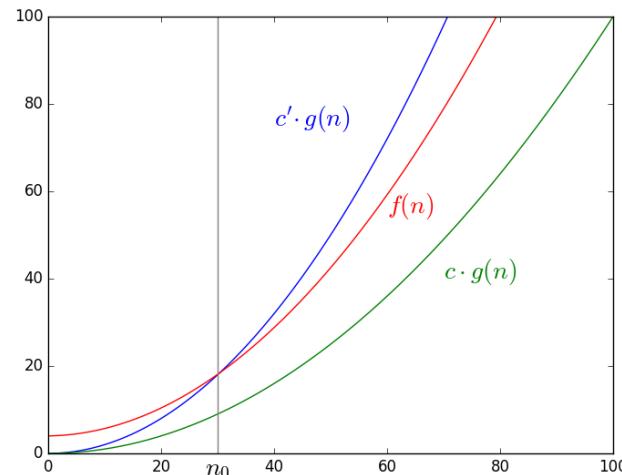
$$\Theta(g) = \{f \mid \exists c > 0 \ \exists c' > 0 \ \exists n_0 > 0 \ \forall n \geq n_0 : c \cdot g(n) \leq f(n) \leq c' \cdot g(n)\}$$

„Die Laufzeit von Mergesort ist in  $\Theta(n \log_2 n)$ .“  
oder auch

„Die Laufzeit von Mergesort ist  $\Theta(n \log_2 n)$ .“

## Landau-Symbol Theta: Illustration

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



## Seltener benötigte Landau-Symbole

- „ $f$  wächst langsamer als  $g$ “

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

- „ $f$  wächst schneller als  $g$ “

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

Aussprache:  $\omega$ : kleines Omega

## Mehr Landau-Symbole

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

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

- $O$  für „Ordnung“ der Funktion

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

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

- Es gilt  $\Theta(g) = O(g) \cap \Omega(g)$ .

- Es gilt  $f \in \Omega(g)$  gdw.  $g \in O(f)$ .

- In der Informatik interessieren wir uns oft nur für die Begrenzung des Laufzeitwachstums nach oben:  $O$  statt  $\Theta$

Aussprache:  $\Theta$ : Theta,  $\Omega$ : Omega,  $O$ : Oh

## 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

## Beispiele $\Theta$

- Bei der Analyse interessiert nur der Term höchster Ordnung (= am schnellsten wachsender Summand) einer Funktion.
- Beispiele
  - $f_1(n) = 5n^2 + 3n - 9 \in \Theta(n^2)$
  - $f_2(n) = 3n \log_2 n + 2n^2 \in \Theta(n^2)$
  - $f_3(n) = 9n \log_2 n + n + 17 \in \Theta(n \log n)$
  - $f_4(n) = 8 \in \Theta(1)$

## 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.  $O(n^2) \subset O(n^3)$

## Beispiele Gross-O

- Bei der Analyse interessiert nur der Term höchster Ordnung (= am schnellsten wachsender Summand) einer Funktion.
- Beispiele
  - $f_1(n) = 8n^2 - 3n - 9 \in O(n^2)$
  - $f_2(n) = n^3 - 3n \log_2 n \in O(n^3)$
  - $f_3(n) = 3n \log_2 n + 1000n + 10^{200} \in O(n \log n)$
- Warum ist das so?

## 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  $f \in O(g) \Rightarrow kf \in O(g)$   
 $k > 0 \Rightarrow O(kg) = O(g)$

## Grund für Beschränkung auf Term höchster Ordnung

Beispiel:  $5n^3 + 2n \in O(n^3)$

- ▶ Wegen Regel bzgl. Multiplikation mit Konstante:
  - ▶  $5n^3 \in O(n^3)$
  - ▶  $2n \in O(n)$
- ▶ Wegen  $O(n) \subset O(n^3)$  und  $2n \in O(n)$ :
  - ▶  $2n \in O(n^3)$
- ▶ Wegen Summenregel:
  - ▶  $5n^3 + 2n \in O(n^3 + n^3)$
- ▶ Mit Multiplikation mit Konstante (bei Klasse):
  - ▶  $5n^3 + 2n \in O(n^3)$

## A6.3 Anwendung

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

- ▶ konstante Operation

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

- ▶ Sequenz konstanter Operationen

var1 = 4	$O(1)$	$O(123 \cdot 1) = O(1)$
var2 = 4	$O(1)$	
...	...	
var123 = 4	$O(1)$	

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

- ▶ Schleife

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

for i in range(n):	$O(n)$	$O(n)$	$O(n^2)$
for j in range(i):	$O(n)$	$O(n)$	
res += i * (m - j)	$O(1)$	$O(1)$	

*i* hängt von *n* ab

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

### ► if-then-else

if var < bound:	$O(1)$	$O(1)$	$O(1 + \max\{1, n\})$ $= O(n)$
res += var	$O(1)$	$O(1)$	
else:			
for i in range(n):	$O(n)$	$O(n \cdot 1)$	
res += i * n	$O(1)$	$= O(n)$	

**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.
- $O(1 + n \cdot 1 \cdot 1) = O(n^2)$
- **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 Schleife hat  $\Omega(n)$  Durchläufe.

## Analyse Insertionsort mit Kostenmodell

---

```

1 def insertion_sort(array):
2     n = len(array)
3     for i in range(1, n):
4         for j in range(i, 0, -1):
5             if array[j] < array[j-1]:
6                 tmp = array[j]
7                 array[j] = array[j-1]
8                 array[j-1] = tmp
9             else:
10                break

```

---

- Best case:  $n - 1$  Schlüsselvergleiche, 0 Vertauschungen
- Worst case:  
 $\sum_{i=1}^{n-1} i \in \Theta(n)$  Schlüsselvergleiche und Vertauschungen

## A6.4 Zusammenfassung

## Zusammenfassung

- ▶ Mergesort hat auch in der Top-Down-Variante leicht überlineare Laufzeit.
- ▶ Mit Landau-Symbolen definiert man Klassen von Funktionen, die nicht schneller/nicht langsamer/... wachsen als eine Funktion  $g$ .
  - ▶  $O(g)$ : Wachstum nicht schneller als  $g$
  - ▶  $\Theta(g)$ : Wachstum im Wesentlichen wie  $g$
- ▶ Insertionsort hat
  - ▶ im besten Fall Laufzeit  $\Theta(n)$
  - ▶ im schlechtesten Fall Laufzeit  $\Theta(n^2)$