

# Algorithmen und Datenstrukturen

A5. Laufzeitanalyse: Einführung, Selection- und Mergesort

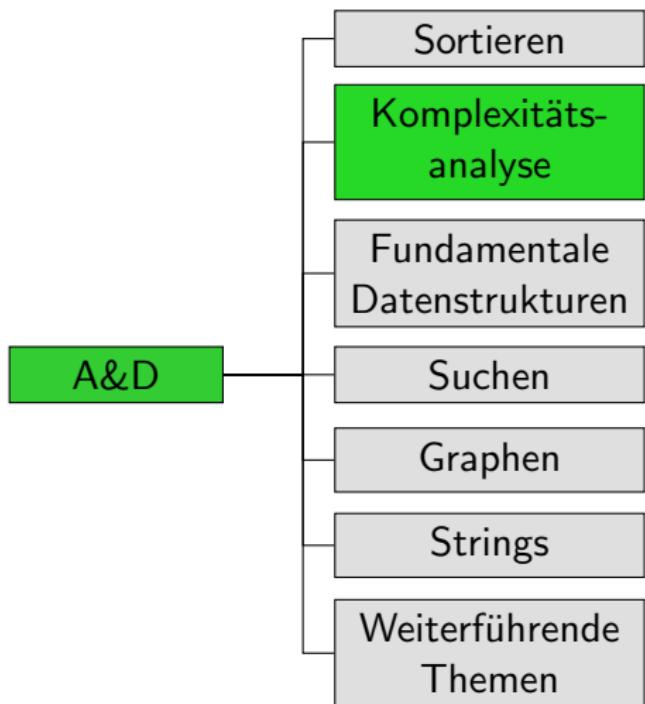
Marcel Lüthi and Gabriele Röger

Universität Basel

26. Februar 2020

# Laufzeitanalyse Allgemein

## Inhalt dieser Veranstaltung



## Exakte Laufzeitanalyse unrealistisch

- **Wäre schön:** Formel, die für konkrete Eingabe berechnet, wie lange das Programm läuft.
  - **exakte Laufzeitprognose schwierig**, da zu viele Einflüsse:
    - Geschwindigkeit und Architektur des Computers
    - Programmiersprache
    - Compilerversion
    - aktuelle Auslastung (was sonst noch läuft)
    - Cacheverhalten

Wir können und wollen das nicht alles in die Formel aufnehmen.

## Laufzeitanalyse: Vereinfachung 1

Zähle Anzahl der Operationen statt die Zeit zu messen!

## Was ist eine Operation?

- Idealerweise: eine Zeile Maschinencode oder – noch präziser – ein Prozessorzyklus
  - Stattdessen: Anweisungen, die konstante Zeit benötigen
    - konstante Zeit: Laufzeit unabhängig von Eingabe
    - ignoriere Laufzeitunterschiede verschiedener Anweisungen
    - z.B. Addition, Zuweisung, Verzweigung, Funktionsaufruf
    - **grob**: Operation = eine Zeile Code
    - **aber**: auch beachten, was dahinter steht  
z.B. Schritte innerhalb einer aufgerufenen Funktion

Wichtig: Laufzeit ungefähr proportional zu Anzahl Operationen

## Laufzeitanalyse: Vereinfachung 2

Schätze ab statt genau zu zählen!

- Meistens Abschätzung nach oben („obere Schranke“)  
Wie viele Schritte braucht das Programm höchstens?
- Manchmal auch Abschätzung nach unten („untere Schranke“)  
Wie viele Schritte werden mindestens ausgeführt?  
„Laufzeit“ für Abschätzung der Anzahl ausgeführter Operationen

# Laufzeitanalyse: Vereinfachung 3

Abschätzung nur abhängig von Eingabegröße

- $T(n)$ : Laufzeit bei Eingabe der Größe  $n$
- Bei adaptiven Verfahren unterscheiden wir
  - Beste Laufzeit (best case)  
Laufzeit bei günstigstmöglicher Eingabe
  - Schlechteste Laufzeit (worst case)  
Laufzeit bei schlechtestmöglicher Eingabe
  - Mittlere Laufzeit (average case)  
Durchschnitt der Laufzeit über alle Eingaben der Größe  $n$

# Kostenmodelle

Auch: Analyse mit **Kostenmodell**

- Identifiziere grundlegende Operationen der Algorithmenklasse z.B. für vergleichsbasierte Sortierverfahren
  - Vergleich von Schlüsselpaaren
  - Tausch zweier Elemente oder Bewegung eines Elementes
- Schätze Anzahl dieser Operationen ab.

# Beispiel aus C++-Referenz

```
function template
std::sort <algorithm>


---

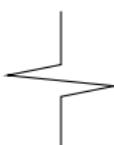

default (1) template <class RandomAccessIterator>
             void sort (RandomAccessIterator first, RandomAccessIterator last);
custom (2)  template <class RandomAccessIterator, class Compare>
             void sort (RandomAccessIterator first, RandomAccessIterator last, Compare comp);
```

## Sort elements in range

Sorts the elements in the range `[first, last)` into ascending order.

The elements are compared using operator`<` for the first version, and `comp` for the second.

Equivalent elements are not guaranteed to keep their original relative order (see [stable\\_sort](#)).



## Complexity

On average, linearithmic in the `distance` between `first` and `last`: Performs approximately  $N \cdot \log_2(N)$  (where  $N$  is this distance) comparisons of elements, and up to that many element swaps (or moves).

<http://www.cplusplus.com/reference/algorithim/sort/>

# Beispiel: Selectionsort

# Selectionsort: Algorithmus

---

```
1 def selection_sort(array):
2     n = len(array)
3     for i in range(n - 1):  # i = 0, ..., n-2
4         # find index of minimum element at positions i, ..., n-1
5         min_index = i
6         for j in range(i + 1, n):  # j = i+1, ..., n-1
7             if array[j] < array[min_index]:
8                 min_index = j
9         # swap element at position i with minimum element
10        array[i], array[min_index] = array[min_index], array[i]
```

---

# Selectionsort: Analyse I

Wir zeigen:  $T(n) \leq c' \cdot n^2$  für  $n \geq 1$  und irgendeine Konstante  $c'$

- Äussere Schleife (3-10) und innere Schleife (6-8)
- Anzahl Operationen für jede Iteration der äusseren Schleife:

## Selectionsort: Analyse I

Wir zeigen:  $T(n) \leq c' \cdot n^2$  für  $n \geq 1$  und irgendeine Konstante  $c'$

- Äussere Schleife (3-10) und innere Schleife (6-8)
- Anzahl Operationen für jede Iteration der äusseren Schleife:
  - Konstante  $a$  für Anzahl Operationen in Zeilen 7 und 8
  - Konstante  $b$  für Anzahl Operationen in Zeilen 5 und 10

i | # Operationen

# Selectionsort: Analyse I

Wir zeigen:  $T(n) \leq c' \cdot n^2$  für  $n \geq 1$  und irgendeine Konstante  $c'$

- Äussere Schleife (3-10) und innere Schleife (6-8)
- Anzahl Operationen für jede Iteration der äusseren Schleife:
  - Konstante  $a$  für Anzahl Operationen in Zeilen 7 und 8
  - Konstante  $b$  für Anzahl Operationen in Zeilen 5 und 10

i	# Operationen
0	$a(n - 1) + b$
1	$a(n - 2) + b$
	...

## Selectionsort: Analyse I

Wir zeigen:  $T(n) \leq c' \cdot n^2$  für  $n \geq 1$  und irgendeine Konstante  $c'$

- Äussere Schleife (3-10) und innere Schleife (6-8)
- Anzahl Operationen für jede Iteration der äusseren Schleife:
  - Konstante  $a$  für Anzahl Operationen in Zeilen 7 und 8
  - Konstante  $b$  für Anzahl Operationen in Zeilen 5 und 10

i	# Operationen
0	$a(n - 1) + b$
1	$a(n - 2) + b$
	...
n-2	$a \cdot 1 + b$

# Selectionsort: Analyse I

Wir zeigen:  $T(n) \leq c' \cdot n^2$  für  $n \geq 1$  und irgendeine Konstante  $c'$

- Äussere Schleife (3-10) und innere Schleife (6-8)
- Anzahl Operationen für jede Iteration der äusseren Schleife:
  - Konstante  $a$  für Anzahl Operationen in Zeilen 7 und 8
  - Konstante  $b$  für Anzahl Operationen in Zeilen 5 und 10

i	# Operationen
0	$a(n - 1) + b$
1	$a(n - 2) + b$
...	...
n-2	$a \cdot 1 + b$

- Insgesamt:  $T(n) = \sum_{i=0}^{n-2} (a(n - (i + 1)) + b)$

## Selectionsort: Analyse II

$$\begin{aligned}T(n) &= \sum_{i=0}^{n-2} (a(n - (i + 1)) + b) \\&= \sum_{i=1}^{n-1} (a(n - i) + b) \\&= a \sum_{i=1}^{n-1} (n - i) + b(n - 1) \\&= 0.5a(n - 1)n + b(n - 1) \\&\leq 0.5an^2 + b(n - 1) \\&\leq 0.5an^2 + b(n - 1)n \\&\leq 0.5an^2 + bn^2 \\&= (0.5a + b)n^2\end{aligned}$$

⇒ mit  $c' = (0.5a + b)$  gilt für  $n \geq 1$ , dass  $T(n) \leq c' \cdot n^2$

## Selectionsort: Analyse III

Zu grosszügig abgeschätzt?

Wir zeigen für  $n \geq 2$ :  $T(n) \geq c \cdot n^2$  für irgendeine Konstante  $c$

## Selectionsort: Analyse III

Zu grosszügig abgeschätzt?

Wir zeigen für  $n \geq 2$ :  $T(n) \geq c \cdot n^2$  für irgendeine Konstante  $c$

$$\begin{aligned} T(n) &= \dots = 0.5a(n-1)n + b(n-1) \\ &\geq 0.5a(n-1)n \\ &\geq 0.25an^2 \quad (n-1 \geq 0.5n \text{ für } n \geq 2) \end{aligned}$$

$\Rightarrow$  mit  $c = 0.25a$  gilt für  $n \geq 2$ , dass  $T(n) \geq c \cdot n^2$

## Selectionsort: Analyse III

Zu grosszügig abgeschätzt?

Wir zeigen für  $n \geq 2$ :  $T(n) \geq c \cdot n^2$  für irgendeine Konstante  $c$

$$\begin{aligned} T(n) &= \dots = 0.5a(n-1)n + b(n-1) \\ &\geq 0.5a(n-1)n \\ &\geq 0.25an^2 \quad (n-1 \geq 0.5n \text{ für } n \geq 2) \end{aligned}$$

$\Rightarrow$  mit  $c = 0.25a$  gilt für  $n \geq 2$ , dass  $T(n) \geq c \cdot n^2$

### Theorem

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

## Selectionsort: Analyse IV

**Quadratische Laufzeit:**

doppelt so grosse Eingabe, ca. viermal so lange Laufzeit

## Selectionsort: Analyse IV

**Quadratische Laufzeit:**

doppelt so grosse Eingabe, ca. viermal so lange Laufzeit

Was bedeutet das in der Praxis?

- Annahme:  $c = 1$ , eine Operation dauert im Schnitt  $10^{-8}$  Sek.

## Selectionsort: Analyse IV

**Quadratische Laufzeit:**

doppelt so grosse Eingabe, ca. viermal so lange Laufzeit

Was bedeutet das in der Praxis?

- Annahme:  $c = 1$ , eine Operation dauert im Schnitt  $10^{-8}$  Sek.
- Bei 1 Tsd. Elementen warten wir  
 $10^{-8} \cdot (10^3)^2 = 10^{-8} \cdot 10^6 = 10^{-2} = 0.02$  Sekunden.

## Selectionsort: Analyse IV

### Quadratische Laufzeit:

doppelt so grosse Eingabe, ca. viermal so lange Laufzeit

Was bedeutet das in der Praxis?

- Annahme:  $c = 1$ , eine Operation dauert im Schnitt  $10^{-8}$  Sek.
- Bei 1 Tsd. Elementen warten wir  
 $10^{-8} \cdot (10^3)^2 = 10^{-8} \cdot 10^6 = 10^{-2} = 0.02$  Sekunden.
- Bei 10 Tsd. Elementen  $10^{-8} \cdot (10^4)^2 = 1$  Sekunde

## Selectionsort: Analyse IV

### Quadratische Laufzeit:

doppelt so grosse Eingabe, ca. viermal so lange Laufzeit

Was bedeutet das in der Praxis?

- Annahme:  $c = 1$ , eine Operation dauert im Schnitt  $10^{-8}$  Sek.
- Bei 1 Tsd. Elementen warten wir  
 $10^{-8} \cdot (10^3)^2 = 10^{-8} \cdot 10^6 = 10^{-2} = 0.02$  Sekunden.
- Bei 10 Tsd. Elementen  $10^{-8} \cdot (10^4)^2 = 1$  Sekunde
- Bei 100 Tsd. Elementen  $10^{-8} \cdot (10^5)^2 = 100$  Sekunden

## Selectionsort: Analyse IV

### Quadratische Laufzeit:

doppelt so grosse Eingabe, ca. viermal so lange Laufzeit

Was bedeutet das in der Praxis?

- Annahme:  $c = 1$ , eine Operation dauert im Schnitt  $10^{-8}$  Sek.
- Bei 1 Tsd. Elementen warten wir  
 $10^{-8} \cdot (10^3)^2 = 10^{-8} \cdot 10^6 = 10^{-2} = 0.02$  Sekunden.
- Bei 10 Tsd. Elementen  $10^{-8} \cdot (10^4)^2 = 1$  Sekunde
- Bei 100 Tsd. Elementen  $10^{-8} \cdot (10^5)^2 = 100$  Sekunden
- Bei 1 Mio. Elementen  $10^{-8} \cdot (10^6)^2$  Sekunden = 2.77 Stunden

## Selectionsort: Analyse IV

### Quadratische Laufzeit:

doppelt so grosse Eingabe, ca. viermal so lange Laufzeit

Was bedeutet das in der Praxis?

- Annahme:  $c = 1$ , eine Operation dauert im Schnitt  $10^{-8}$  Sek.
- Bei 1 Tsd. Elementen warten wir  
 $10^{-8} \cdot (10^3)^2 = 10^{-8} \cdot 10^6 = 10^{-2} = 0.02$  Sekunden.
- Bei 10 Tsd. Elementen  $10^{-8} \cdot (10^4)^2 = 1$  Sekunde
- Bei 100 Tsd. Elementen  $10^{-8} \cdot (10^5)^2 = 100$  Sekunden
- Bei 1 Mio. Elementen  $10^{-8} \cdot (10^6)^2$  Sekunden = 2.77 Stunden
- Bei 1 Mrd. Elementen  $10^{-8} \cdot (10^9)^2$  Sekunden = 317 Jahre  
1 Mrd. Zahlen bei 4 Bytes/Zahl sind „nur“ 4 GB.

## Selectionsort: Analyse IV

### Quadratische Laufzeit:

doppelt so grosse Eingabe, ca. viermal so lange Laufzeit

Was bedeutet das in der Praxis?

- Annahme:  $c = 1$ , eine Operation dauert im Schnitt  $10^{-8}$  Sek.
- Bei 1 Tsd. Elementen warten wir  
 $10^{-8} \cdot (10^3)^2 = 10^{-8} \cdot 10^6 = 10^{-2} = 0.02$  Sekunden.
- Bei 10 Tsd. Elementen  $10^{-8} \cdot (10^4)^2 = 1$  Sekunde
- Bei 100 Tsd. Elementen  $10^{-8} \cdot (10^5)^2 = 100$  Sekunden
- Bei 1 Mio. Elementen  $10^{-8} \cdot (10^6)^2$  Sekunden = 2.77 Stunden
- Bei 1 Mrd. Elementen  $10^{-8} \cdot (10^9)^2$  Sekunden = 317 Jahre  
1 Mrd. Zahlen bei 4 Bytes/Zahl sind „nur“ 4 GB.

Quadratische Laufzeit problematisch für grosse Eingaben

# Selectionsort mit Kostenmodell

---

```
1 def selection_sort(array):
2     n = len(array)
3     for i in range(n - 1): # i = 0, ..., n-2
4         # find index of minimum element at positions i, ..., n-1
5         min_index = i
6         for j in range(i + 1, n): # j = i+1, ..., n-1
7             if array[j] < array[min_index]:
8                 min_index = j
9         # swap element at position i with minimum element
10        array[i], array[min_index] = array[min_index], array[i]
```

---

# Selectionsort mit Kostenmodell

---

```
1 def selection_sort(array):
2     n = len(array)
3     for i in range(n - 1): # i = 0, ..., n-2
4         # find index of minimum element at positions i, ..., n-1
5         min_index = i
6         for j in range(i + 1, n): # j = i+1, ..., n-1
7             if array[j] < array[min_index]:
8                 min_index = j
9         # swap element at position i with minimum element
10        array[i], array[min_index] = array[min_index], array[i]
```

---

→ n-1 mal Tausch zweier Elemente („linear“)

# Selectionsort mit Kostenmodell

---

```
1 def selection_sort(array):
2     n = len(array)
3     for i in range(n - 1): # i = 0, ..., n-2
4         # find index of minimum element at positions i, ..., n-1
5         min_index = i
6         for j in range(i + 1, n): # j = i+1, ..., n-1
7             if array[j] < array[min_index]:
8                 min_index = j
9         # swap element at position i with minimum element
10        array[i], array[min_index] = array[min_index], array[i]
```

---

- $n-1$  mal Tausch zweier Elemente („linear“)
- $0.5(n-1)n$  Schlüsselvergleiche („quadratisch“)

Laufzeitanalyse Allgemein  
ooooooooo

Beispiel: Selectionsort  
ooooooooo

Exkurs: Logarithmus  
●ooooo

Beispiel: Mergesort  
ooooooooooooo

Zusammenfassung  
oo

# Exkurs: Logarithmus

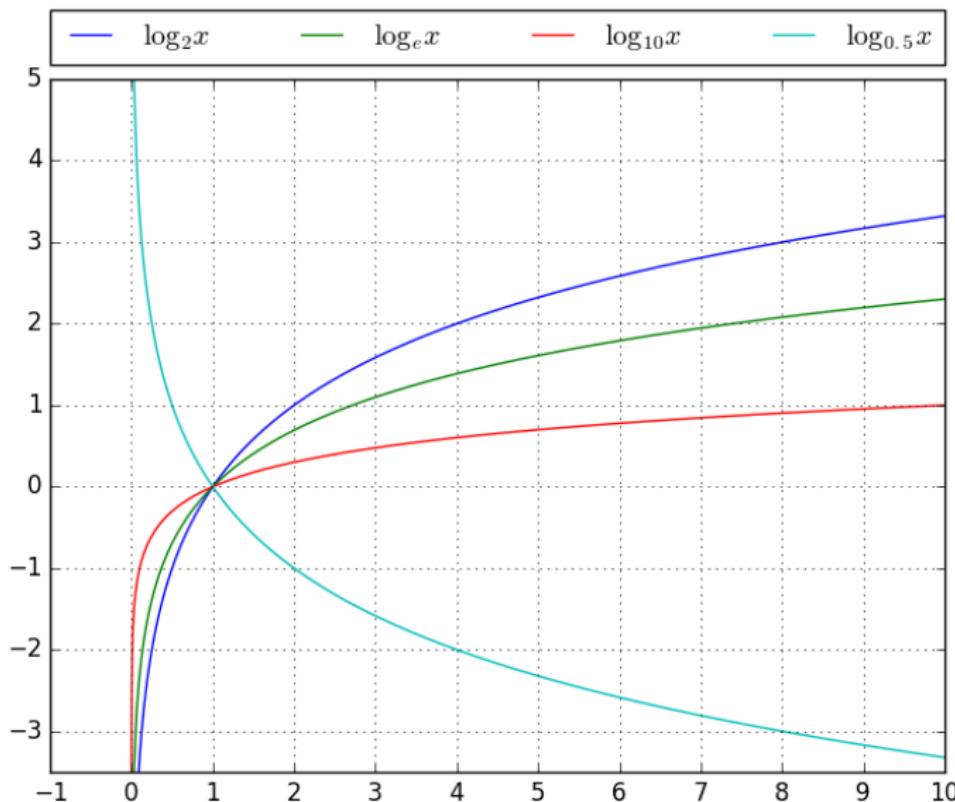
# Logarithmus

- In der Analyse von Mergesort werden wir eine **Logarithmusfunktion** verwendet.
- Dies ist bei der Analyse von Laufzeiten oft der Fall.
- Der Logarithmus zur Basis  $b$  ist invers zur Exponentialfunktion mit Basis  $b$ , also

$$\log_b x = y \text{ gdw. } b^y = x.$$

- Beispiele:  $\log_2 8 = 3$ , da  $2^3 = 8$   
Beispiele:  $\log_3 81 = 4$ , da  $3^4 = 81$
- $\log_b a$  intuitiv (wenn das glatt aufgeht):  
„Wie oft muss man  $a$  durch  $b$  teilen bis man bei 1 ist?“

# Logarithmus: Illustration



## Rechenregeln Logarithmus

Die Rechenregeln ergeben sich direkt aus den Regeln  $(a^x)^y = a^{xy} = (a^y)^x$  und  $a^x a^y = a^{x+y}$ :

# Rechenregeln Logarithmus

Die Rechenregeln ergeben sich direkt aus den Regeln  
 $(a^x)^y = a^{xy} = (a^y)^x$  und  $a^x a^y = a^{x+y}$ :

Produktregel     $\log_b(xy) = \log_b x + \log_b y$

# Rechenregeln Logarithmus

Die Rechenregeln ergeben sich direkt aus den Regeln  
 $(a^x)^y = a^{xy} = (a^y)^x$  und  $a^x a^y = a^{x+y}$ :

Produktregel     $\log_b(xy) = \log_b x + \log_b y$

Potenzrechnung     $\log_b(x^r) = r \log_b x$

# Rechenregeln Logarithmus

Die Rechenregeln ergeben sich direkt aus den Regeln  
 $(a^x)^y = a^{xy} = (a^y)^x$  und  $a^x a^y = a^{x+y}$ :

Produktregel     $\log_b(xy) = \log_b x + \log_b y$

Potenzrechnung     $\log_b(x^r) = r \log_b x$

Basisumrechnung     $\log_b x = \log_a x / \log_a b$

# Rechenregeln Logarithmus

Die Rechenregeln ergeben sich direkt aus den Regeln  
 $(a^x)^y = a^{xy} = (a^y)^x$  und  $a^x a^y = a^{x+y}$ :

Produktregel     $\log_b(xy) = \log_b x + \log_b y$

Potenzrechnung     $\log_b(x^r) = r \log_b x$

Basisumrechnung     $\log_b x = \log_a x / \log_a b$

Summenregel     $\log_b(x + y) = \log_b x + \log_b(1 + y/x)$

# Logarithmus: Beispielrechnung

Bei der Algorithmenanalyse begegnet man öfters Ausdrücken der Form  $a^{\log_b x}$ . Wie bekommt man da den Logarithmus aus dem Exponenten?

# Logarithmus: Beispielrechnung

Bei der Algorithmenanalyse begegnet man öfters Ausdrücken der Form  $a^{\log_b x}$ . Wie bekommt man da den Logarithmus aus dem Exponenten?

Beispiel:  $5^{\log_2 x}$

Wir verwenden  $5 = 2^{\log_2 5}$ .

# Logarithmus: Beispielrechnung

Bei der Algorithmenanalyse begegnet man öfters Ausdrücken der Form  $a^{\log_b x}$ . Wie bekommt man da den Logarithmus aus dem Exponenten?

Beispiel:  $5^{\log_2 x}$

Wir verwenden  $5 = 2^{\log_2 5}$ .

$$\begin{aligned} 5^{\log_2 x} &= (2^{\log_2 5})^{\log_2 x} \\ &= 2^{\log_2 5 \log_2 x} \\ &= 2^{\log_2 x \log_2 5} \\ &= (2^{\log_2 x})^{\log_2 5} \\ &= x^{\log_2 5} \\ &\approx x^{2.32} \end{aligned}$$

Laufzeitanalyse Allgemein  
ooooooooo

Beispiel: Selectionsort  
ooooooooo

Exkurs: Logarithmus  
ooooo

Beispiel: Mergesort  
●oooooooooooo

Zusammenfassung  
oo

# Beispiel: Mergesort

# Merge-Schritt

---

```
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]
```

---

Wir analysieren Laufzeit für  $m := hi - lo + 1$

# Merge-Schritt

---

```
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]
```

---

Wir analysieren Laufzeit für  $m := \text{hi} - \text{lo} + 1$

## Merge-Schritt: Analyse

$$\begin{aligned}T(m) &= c_1 + c_2 m + c_3 m \\&\geq (c_2 + c_3)m\end{aligned}$$

## Merge-Schritt: Analyse

$$\begin{aligned}T(m) &= c_1 + c_2m + c_3m \\&\geq (c_2 + c_3)m\end{aligned}$$

Für  $m \geq 1$ :

$$\begin{aligned}T(m) &= c_1 + c_2m + c_3m \\&\leq c_1m + c_2m + c_3m \\&= (c_1 + c_2 + c_3)m\end{aligned}$$

## Merge-Schritt: Analyse

$$\begin{aligned}T(m) &= c_1 + c_2 m + c_3 m \\&\geq (c_2 + c_3)m\end{aligned}$$

Für  $m \geq 1$ :

$$\begin{aligned}T(m) &= c_1 + c_2 m + c_3 m \\&\leq c_1 m + c_2 m + c_3 m \\&= (c_1 + c_2 + c_3)m\end{aligned}$$

### Theorem

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

## Bottom-Up-Mergesort

---

```
1 def sort(array):
2     n = len(array)
3     tmp = list(array)
4     length = 1
5     while length < n:
6         lo = 0
7         while lo < n - length:
8             mid = lo + length - 1
9             hi = min(lo + 2 * length - 1, n - 1)
10            merge(array, tmp, lo, mid, hi)
11            lo += 2 * length
12        length *= 2
```

---

Wir verwenden für die Abschätzung:

**c<sub>1</sub>** Zeilen 2–4

Annahme: merge benötigt

**c<sub>2</sub>** Zeilen 6 und 12

**c<sub>4</sub>**(hi-lo+1) Operationen.

**c<sub>3</sub>** Zeilen 8,9,11

# Bottom-Up-Mergesort: Analyse I

Annahme:  $n = 2^k$  für ein  $k \in \mathbb{N}_{>0}$

# Bottom-Up-Mergesort: Analyse I

Annahme:  $n = 2^k$  für ein  $k \in \mathbb{N}_{>0}$

Iterationen der äusseren Schleife ( $m$  für hi-lo+1):

## Bottom-Up-Mergesort: Analyse I

Annahme:  $n = 2^k$  für ein  $k \in \mathbb{N}_{>0}$

Iterationen der äusseren Schleife ( $m$  für hi-lo+1):

- Iteration 1:  $n/2$  mal innere Schleife mit Merge für  $m = 2$   
 $c_2 + n/2(c_3 + 2c_4) = c_2 + 0.5c_3n + c_4n$

## Bottom-Up-Mergesort: Analyse I

Annahme:  $n = 2^k$  für ein  $k \in \mathbb{N}_{>0}$

Iterationen der äusseren Schleife ( $m$  für hi-lo+1):

- Iteration 1:  $n/2$  mal innere Schleife mit Merge für  $m = 2$   
 $c_2 + n/2(c_3 + 2c_4) = c_2 + 0.5c_3n + c_4n$
- Iteration 2:  $n/4$  mal innere Schleife mit Merge für  $m = 4$   
 $c_2 + n/4(c_3 + 4c_4) = c_2 + 0.25c_3n + c_4n$

## Bottom-Up-Mergesort: Analyse I

Annahme:  $n = 2^k$  für ein  $k \in \mathbb{N}_{>0}$

Iterationen der äusseren Schleife ( $m$  für hi-lo+1):

- Iteration 1:  $n/2$  mal innere Schleife mit Merge für  $m = 2$   
 $c_2 + n/2(c_3 + 2c_4) = c_2 + 0.5c_3n + c_4n$
- Iteration 2:  $n/4$  mal innere Schleife mit Merge für  $m = 4$   
 $c_2 + n/4(c_3 + 4c_4) = c_2 + 0.25c_3n + c_4n$
- ...

## Bottom-Up-Mergesort: Analyse I

Annahme:  $n = 2^k$  für ein  $k \in \mathbb{N}_{>0}$

Iterationen der äusseren Schleife ( $m$  für hi-lo+1):

- Iteration 1:  $n/2$  mal innere Schleife mit Merge für  $m = 2$   
 $c_2 + n/2(c_3 + 2c_4) = c_2 + 0.5c_3n + c_4n$
- Iteration 2:  $n/4$  mal innere Schleife mit Merge für  $m = 4$   
 $c_2 + n/4(c_3 + 4c_4) = c_2 + 0.25c_3n + c_4n$
- ...
- Äussere Schleife endet nach letzter Iteration  $\ell$ .

## Bottom-Up-Mergesort: Analyse I

Annahme:  $n = 2^k$  für ein  $k \in \mathbb{N}_{>0}$

Iterationen der äusseren Schleife ( $m$  für hi-lo+1):

- Iteration 1:  $n/2$  mal innere Schleife mit Merge für  $m = 2$   
 $c_2 + n/2(c_3 + 2c_4) = c_2 + 0.5c_3n + c_4n$
- Iteration 2:  $n/4$  mal innere Schleife mit Merge für  $m = 4$   
 $c_2 + n/4(c_3 + 4c_4) = c_2 + 0.25c_3n + c_4n$
- ...
- Äussere Schleife endet nach letzter Iteration  $\ell$ .
- Iteration  $\ell$ : 1 mal innere Schleife mit Merge für  $m = n$   
 $c_2 + n/n(c_3 + nc_4) = c_2 + c_3 + c_4n$

## Bottom-Up-Mergesort: Analyse I

Annahme:  $n = 2^k$  für ein  $k \in \mathbb{N}_{>0}$

Iterationen der äusseren Schleife ( $m$  für hi-lo+1):

- Iteration 1:  $n/2$  mal innere Schleife mit Merge für  $m = 2$   
 $c_2 + n/2(c_3 + 2c_4) = c_2 + 0.5c_3n + c_4n$
- Iteration 2:  $n/4$  mal innere Schleife mit Merge für  $m = 4$   
 $c_2 + n/4(c_3 + 4c_4) = c_2 + 0.25c_3n + c_4n$
- ...
- Äussere Schleife endet nach letzter Iteration  $\ell$ .
- Iteration  $\ell$ : 1 mal innere Schleife mit Merge für  $m = n$   
 $c_2 + n/n(c_3 + nc_4) = c_2 + c_3 + c_4n$

Insgesamt  $T(n) \leq c_1 + \ell(c_2 + c_3n + c_4n) \leq \ell(c_1 + c_2 + c_3 + c_4)n$

## Bottom-Up-Mergesort: Analyse II

Wie gross ist  $\ell$ ?

- In Iteration  $i$  ist für den Merge-Schritt  $m = 2^i$
- In Iteration  $\ell$  hat Merge-Schritt  $m = 2^\ell = n$
- Da  $n = 2^k$  ist  $\ell = k = \log_2 n$ .

Mit  $c := c_1 + c_2 + c_3 + c_4$  erhalten wir  $T(n) \leq cn \log_2 n$ .

## Bottom-Up-Mergesort: Analyse III

Was, wenn  $n$  keine Zweierpotenz, also  $2^{k-1} < n < 2^k$ ?

- Trotzdem  $k$  Iterationen der äusseren Schleife.
- Innere Schleife verwendet nicht mehr Operationen.
- $T(n) \leq cnk = cn(\lfloor \log_2 n \rfloor + 1) \leq 2cn \log_2 n$  (für  $k > 2$ )

# Bottom-Up-Mergesort: Analyse IV

Ähnliche Abschätzung auch für untere Schranke möglich.

→ Übung

## Theorem

*Bottom-Up-Mergesort hat leicht überlineare Laufzeit, d.h. es gibt Konstanten  $c, c', n_0 > 0$ , so dass für alle  $n \geq n_0$  gilt*

$$cn \log_2 n \leq T(n) \leq c'n \log_2 n.$$

# Leicht überlineare Laufzeit

Leicht überlineare Laufzeit  $n \log_2 n$ :

→ doppelt so grosse Eingabe, etwas mehr als doppelt so lange Laufzeit

# Leicht überlineare Laufzeit

Leicht überlineare Laufzeit  $n \log_2 n$ :

→ doppelt so grosse Eingabe, etwas mehr als doppelt so lange Laufzeit

Was bedeutet das in der Praxis?

- Annahme:  $c = 1$ , eine Operation dauert im Schnitt  $10^{-8}$  Sek.

# Leicht überlineare Laufzeit

Leicht überlineare Laufzeit  $n \log_2 n$ :

→ doppelt so grosse Eingabe, etwas mehr als doppelt so lange Laufzeit

Was bedeutet das in der Praxis?

- Annahme:  $c = 1$ , eine Operation dauert im Schnitt  $10^{-8}$  Sek.
- Bei 1 Tsd. Elementen warten wir  
 $10^{-8} \cdot 10^3 \log_2(10^3) \approx 0.0001$  Sekunden.

# Leicht überlineare Laufzeit

Leicht überlineare Laufzeit  $n \log_2 n$ :

→ doppelt so grosse Eingabe, etwas mehr als doppelt so lange Laufzeit

Was bedeutet das in der Praxis?

- Annahme:  $c = 1$ , eine Operation dauert im Schnitt  $10^{-8}$  Sek.
- Bei 1 Tsd. Elementen warten wir  
 $10^{-8} \cdot 10^3 \log_2(10^3) \approx 0.0001$  Sekunden.
- Bei 10 Tsd. Elementen  $\approx 0.0013$  Sekunden

# Leicht überlineare Laufzeit

Leicht überlineare Laufzeit  $n \log_2 n$ :

→ doppelt so grosse Eingabe, etwas mehr als doppelt so lange Laufzeit

Was bedeutet das in der Praxis?

- Annahme:  $c = 1$ , eine Operation dauert im Schnitt  $10^{-8}$  Sek.
- Bei 1 Tsd. Elementen warten wir  
 $10^{-8} \cdot 10^3 \log_2(10^3) \approx 0.0001$  Sekunden.
- Bei 10 Tsd. Elementen  $\approx 0.0013$  Sekunden
- Bei 100 Tsd. Elementen  $\approx 0.017$  Sekunden

# Leicht überlineare Laufzeit

Leicht überlineare Laufzeit  $n \log_2 n$ :

→ doppelt so grosse Eingabe, etwas mehr als doppelt so lange Laufzeit

Was bedeutet das in der Praxis?

- Annahme:  $c = 1$ , eine Operation dauert im Schnitt  $10^{-8}$  Sek.
- Bei 1 Tsd. Elementen warten wir  
 $10^{-8} \cdot 10^3 \log_2(10^3) \approx 0.0001$  Sekunden.
- Bei 10 Tsd. Elementen  $\approx 0.0013$  Sekunden
- Bei 100 Tsd. Elementen  $\approx 0.017$  Sekunden
- Bei 1 Mio. Elementen  $\approx 0.2$  Sekunden

# Leicht überlineare Laufzeit

Leicht überlineare Laufzeit  $n \log_2 n$ :

→ doppelt so grosse Eingabe, etwas mehr als doppelt so lange Laufzeit

Was bedeutet das in der Praxis?

- Annahme:  $c = 1$ , eine Operation dauert im Schnitt  $10^{-8}$  Sek.
- Bei 1 Tsd. Elementen warten wir  
 $10^{-8} \cdot 10^3 \log_2(10^3) \approx 0.0001$  Sekunden.
- Bei 10 Tsd. Elementen  $\approx 0.0013$  Sekunden
- Bei 100 Tsd. Elementen  $\approx 0.017$  Sekunden
- Bei 1 Mio. Elementen  $\approx 0.2$  Sekunden
- Bei 1 Mrd. Elementen  $\approx 299$  Sekunden

# Leicht überlineare Laufzeit

Leicht überlineare Laufzeit  $n \log_2 n$ :

→ doppelt so grosse Eingabe, etwas mehr als doppelt so lange Laufzeit

Was bedeutet das in der Praxis?

- Annahme:  $c = 1$ , eine Operation dauert im Schnitt  $10^{-8}$  Sek.
- Bei 1 Tsd. Elementen warten wir  
 $10^{-8} \cdot 10^3 \log_2(10^3) \approx 0.0001$  Sekunden.
- Bei 10 Tsd. Elementen  $\approx 0.0013$  Sekunden
- Bei 100 Tsd. Elementen  $\approx 0.017$  Sekunden
- Bei 1 Mio. Elementen  $\approx 0.2$  Sekunden
- Bei 1 Mrd. Elementen  $\approx 299$  Sekunden

Laufzeit  $n \log_2 n$  nicht viel schlechter als lineare Laufzeit

# Mergesort mit Kostenmodell I

## Schlüsselvergleiche

- Werden nur in `merge` durchgeführt.
- Mergen zweier Teilstücke der Länge  $m$  und  $n$  benötigt bestenfalls  $\min(m, n)$  und schlimmstenfalls  $m + n - 1$  Vergleiche.
- Bei zwei etwa gleich langen Teilstücke sind das **linear** viele Vergleiche, d.h. es gibt  $c, c' > 0$ , so dass Anzahl Vergleiche zwischen  $cn$  und  $c'n$  liegt.
  - Anzahl der zum Sortieren einer Sequenz notwendigen Schlüsselvergleiche ist **leicht überlinear** in der Länge der Sequenz (analog zu Laufzeitanalyse).

# Mergesort mit Kostenmodell II

## Elementbewegungen

- Werden nur in `merge` durchgeführt.
- $2n$  Bewegungen für Sequenz der Länge  $n$ .
- Insgesamt für Mergesort **leicht überlinear**  
(analog zu Schlüsselvergleichen)

Laufzeitanalyse Allgemein  
ooooooooo

Beispiel: Selectionsort  
ooooooo

Exkurs: Logarithmus  
ooooo

Beispiel: Mergesort  
oooooooooooo

Zusammenfassung  
●○

# Zusammenfassung

# Zusammenfassung

- Bei der Laufzeitanalyse **schätzen** wir die **Anzahl der ausgeführten Operationen** ab.
  - Wir zählen nicht exakt.
  - Wir ignorieren, wie lange eine Operation tatsächlich dauert.
  - Hauptsache: Laufzeit ungefähr proportional zu Anzahl Operationen.
- **Selectionsort** hat **quadratische Laufzeit** und benötigt linear viele Vertauschungen und quadratisch viele Schlüsselvergleiche.
- **Mergesort** hat **leicht überlineare Laufzeit**, **Schlüsselvergleiche** und **Elementbewegungen**.