

# Informatik II - SS 2018

## (Algorithmen & Datenstrukturen)

Vorlesung 2 (23.4.2018)

Sortieren II, Asymptotische Analyse,  
O-Notation

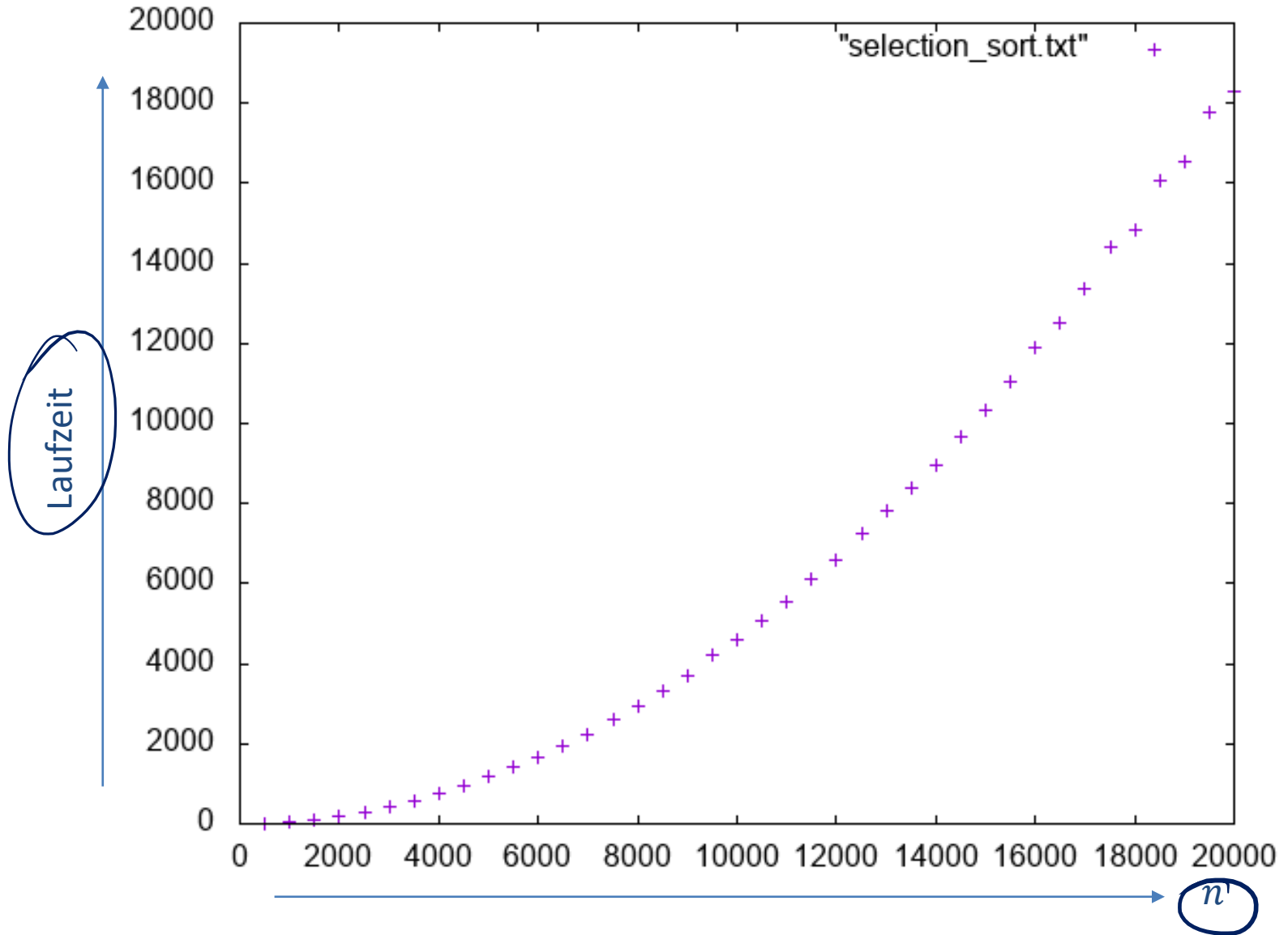


**UNI  
FREIBURG**

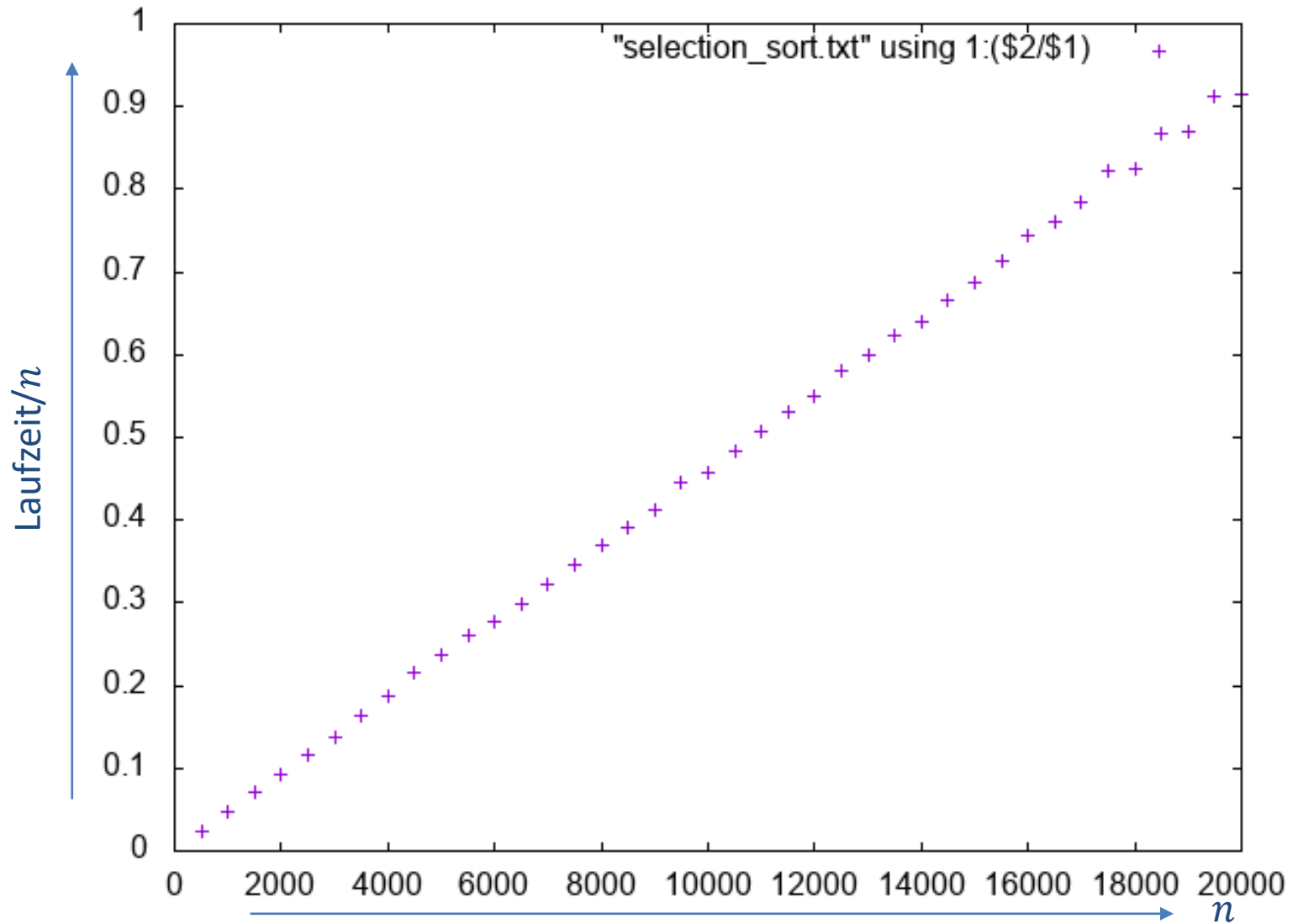
Fabian Kuhn

Algorithmen und Komplexität

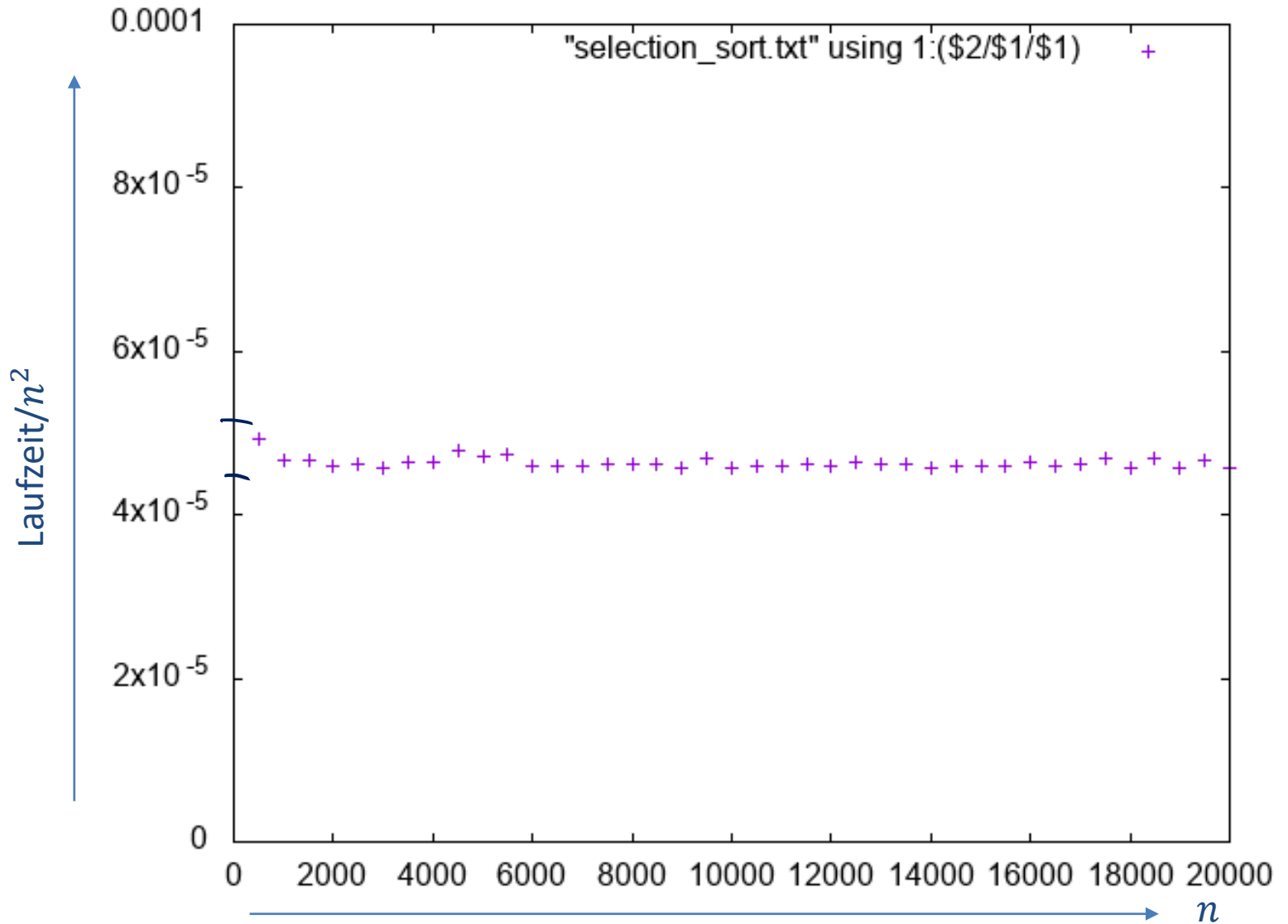
# Zeitmessung SelectionSort



# Zeitmessung SelectionSort



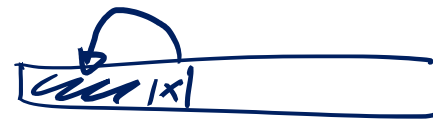
# Zeitmessung SelectionSort



## Zeitmessung Selection Sort:

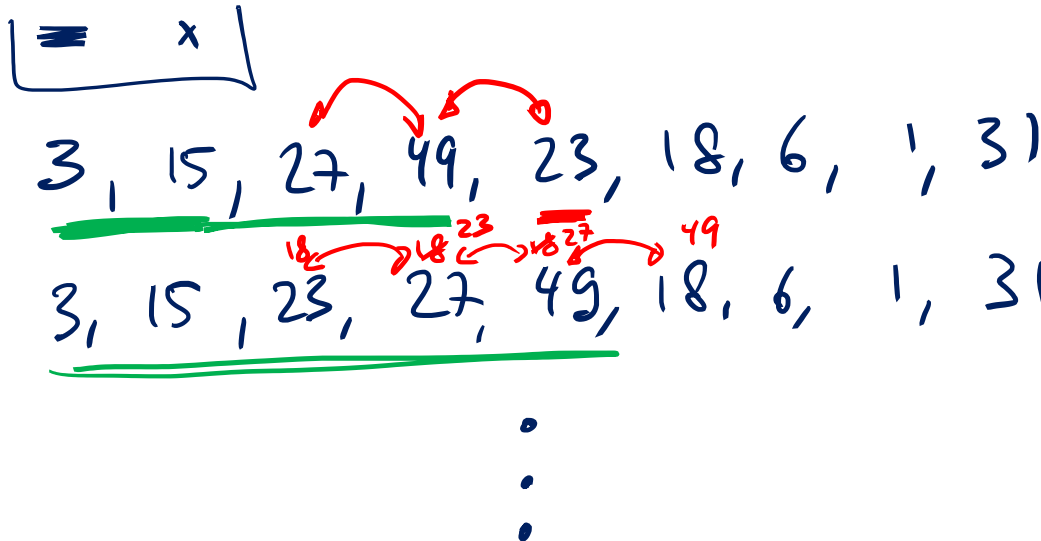
- Scheint mit wachsender Grösse des Arrays unverhältnismässig langsamer zu werden
- Die Zeit scheint etwa quadratisch mit der Grösse des Arrays zu wachsen
  - doppelt so grosses Array  $\rightarrow$  4 x so lange Laufzeit
  - dreimal so grosses Array  $\rightarrow$  9 x so lange Laufzeit
  - ...
- Wir werden sehen, dass die Laufzeit tatsächlich quadratisch ist
  - und wie man das formal korrekt analysiert und ausdrückt
- Zuerst überlegen wir, wie man sonst noch sortieren kann...

# Insertion Sort - Idee



- Anfang (Präfix) des Arrays ist sortiert
  - Am Anfang nur das erste Element, mit der Zeit mehr...
- Füge schrittweise immer das nächste Element in den bereits sortierten Teil ein.

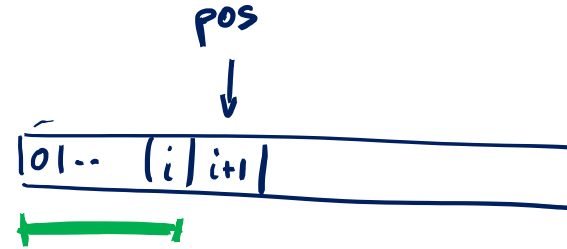
**Beispiel:**  $A = [15, 3, 27, 49, 23, 18, 6, 1, 31]$



# Insertion Sort: Pseudocode

Eingabe: Array  $A$  der Grösse  $n$

InsertionSort( $A$ ):



1: **for**  $i=0$  **to**  $n-2$  **do**

2:     *// prefix  $A[0..i]$  is already sorted*

3:     pos =  $i+1$

4:     **while** ( $pos > 0$ ) **and** ( $A[pos] < A[$  $pos-1$  $])$  **do**

5:         swap( $A[pos]$ ,  $A[pos-1]$ )

6:         pos = pos - 1





# Bubble Sort: Pseudocode

Eingabe: Array  $A$  der Grösse  $n$

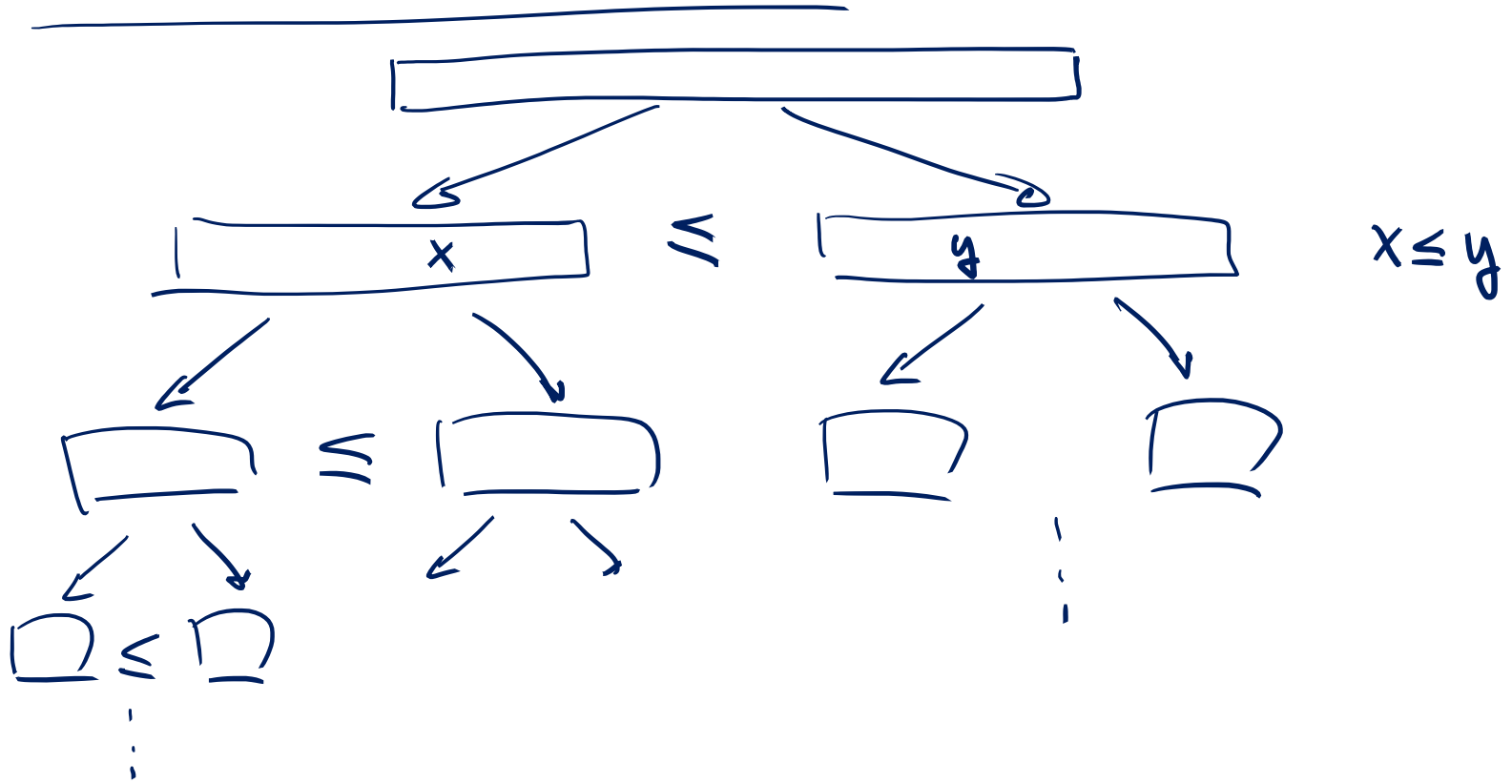
BubbleSort( $A$ ):

```
1: for i=0 to n-2 do           // need to repeat n-1 times
3:   for j=0 to n-12 do
4:     if (A[j] > A[j+1]) then
5:       swap(A[j], A[j+1])
```

- Wir werden sehen: Insertion Sort und Bubble Sort sind auch nicht besser als Selection Sort ...

# QuickSort : Idee

1. Teile Array in zwei Teile auf
  - linker Teil: kleine Elemente, rechter Teil: grosse Elemente
2. Sortiere die beiden Teile rekursiv!



## Informelle Beschreibung:

1. Teile Array in linken und rechten Teil, so dass

**Elemente links  $\leq$  Elemente rechts**

- Bemerkung: Die Elemente in beiden Teilen müssen noch nicht sortiert sein
2. a) **Sortiere die Elemente im linken Teil rekursiv**  
b) **Sortiere die Elemente im rechten Teil rekursiv**
    - Rekursion: “löse ein kleineres Teilproblem der gleichen Art mit der gleichen Methode wie das Hauptproblem”
- Sobald die Teilprobleme so klein werden, dass Sortieren trivial wird, endet die Rekursion
    - spätestens wenn die Teile nur noch aus einem Element bestehen

# QuickSort : Beispiel

Beispiel:  $A = [15, 3, 27, 49, 23, 18, 6, 1, 31]$

pivot = 15

3, 6, 1

1 3 6

15

27, 49, 23, 18, 31

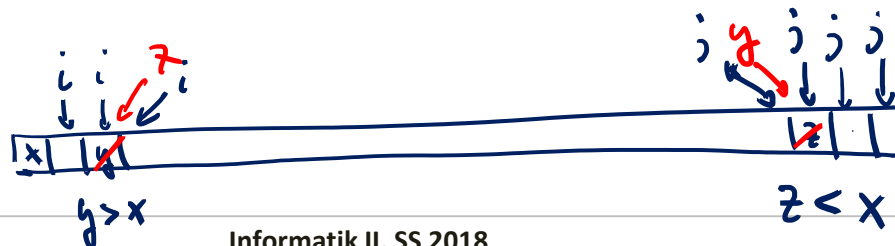
23, 18, 27, 49, 31

18, 23

31, 49

# QuickSort : Aufteilen des Arrays

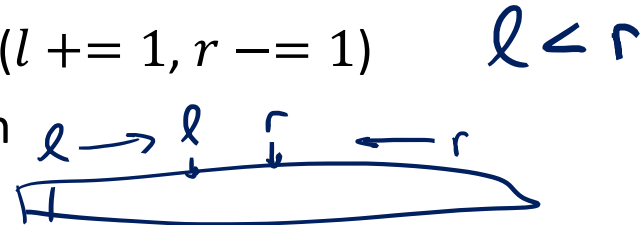
- Wir müssen so aufteilen, dass  
Elemente im linken Teil  $\leq$  Elemente im rechten Teil
- **Idee:** Wähle ein **Pivot  $x$** , welches bestimmt wo die Mitte ist
  - Elemente  $< x$  müssen nach links
  - Elemente  $> x$  müssen nach rechts
  - Bei Elementen  $= x$  ist's egal...
- **Algorithmus für Divide** (oft auch Partition genannt):
  - Idee: Iteriere von links und von rechts über's Array
  - Wenn man ein Element trifft, das auf der richtigen Seite ist, muss man nichts tun und kann weiter gehen.
  - Bei einem Element, welches die Seite wechseln muss, kann man mit einem Element auf der anderen Seite vertauschen, welches auch die Seite wechseln muss.



# QuickSort : Aufteilen des Arrays

## Algorithmus für Divide (etwas formaler):

- Aufgabe: Divide array  $A$  der Länge  $n$  anhand von Pivot  $x$ 
  - Annahme: Elem.  $\leq x$  gehen nach links, elem.  $> x$  gehen nach rechts
- Generelles Vorgehen:
  - Zwei Variablen  $l$  und  $r$ , um von links und rechts durch's Array zu gehen
  - Inkrementiere  $l$  bis  $A[l] > x$  (Element muss nach rechts)
  - Dekrementiere  $r$  bis  $A[r] \leq x$  (Element muss nach links)
  - Vertausche, und stelle  $l$  und  $r$  eins vor ( $l += 1, r -= 1$ )
  - Divide fertig, sobald sich  $l$  und  $r$  treffen
- Die Details müssen Sie in der Übung selbst ausarbeiten...



# QuickSort Divide : Beispiel

Beispiel:  $A = [15, 17, 3, 22, 27, 49, 9, 23, 18, 6, 1, 31]$

$X = 15$



$[15, 1, 3, 6, 9, 49, 27, 23, 18, 22, 17, 31]$

$[9, 1, 3, 6, 15, 49, 27, 23, 18, 22, 17, 31]$

L R

# QuickSort : Wahl des Pivots

- Wie gross die zwei Teile beim Divide werden, hängt von der Wahl des Pivots ab...
- Wir werden sehen: Der Algorithmus ist am schnellsten, wenn die zwei Teile möglichst gleich gross sind.

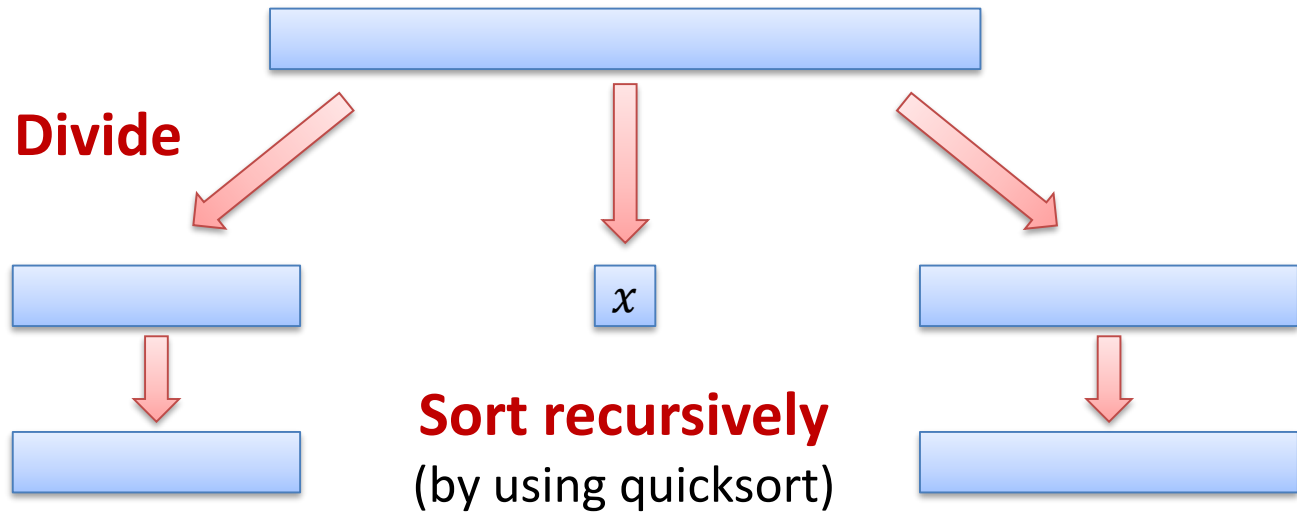
## Strategien zur Bestimmung des Pivots:

- Ideal wäre der **Median** → kann nicht einfach gefunden werden...
  - werden wir noch anschauen...
- Ein **fixes Element** des Arrays (z.B. immer das erste des Bereichs)
  - kann zu sehr ungleichen Teilen führen...
- Ein Element an einer **zufälligen Position** (innerhalb des Bereichs)
  - Randomized QuickSort meint meistens genau das
  - Wird meistens vernünftig grosse Teile liefern
- **Median von drei** (oder mehr) zufälligen Elementen
  - etwas “teurer”, dafür werden die Teile “gleicher”





## Übersicht QuickSort:



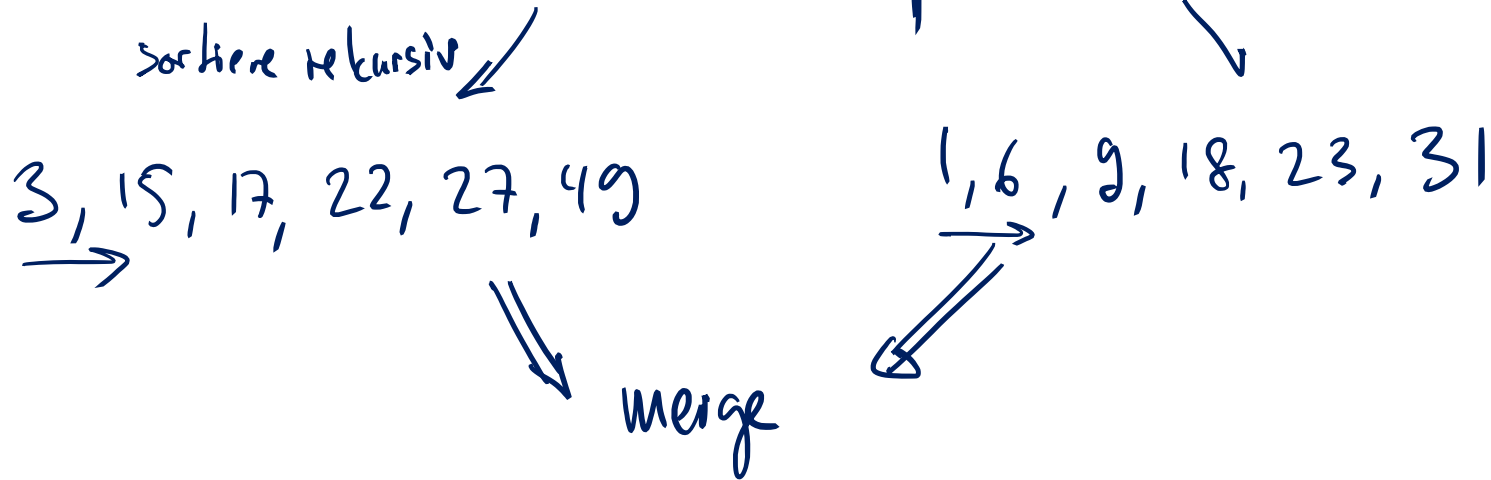
## Divide and Conquer:

- Verbreitetes Prinzip für den Algorithmenentwurf
1. Teile Eingabe in 2 oder mehrere kleinere Teilprobleme
  2. Löse die Teilprobleme rekursiv
  3. Kombiniere die Teillösungen zur Gesamtlösung

# MergeSort

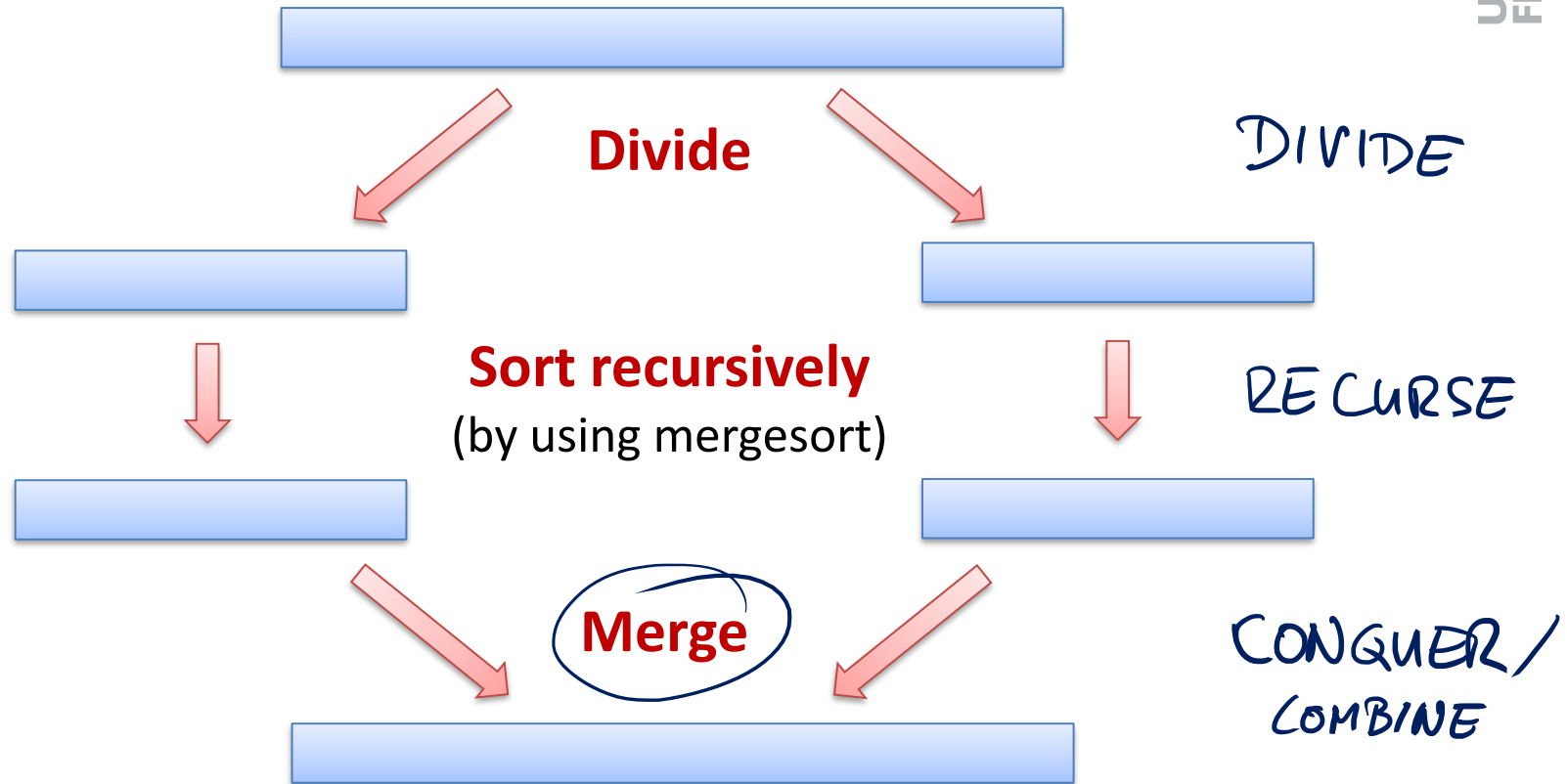
- Ein weiterer Sortieralgorithmus, welcher auf dem Divide-and-Conquer Prinzip basiert

**Beispiel:**  $A = [15, 17, 3, 22, 27, 49, 9, 23, 18, 6, 1, 31]$



1, 3, 6 ...

# Übersicht MergeSort



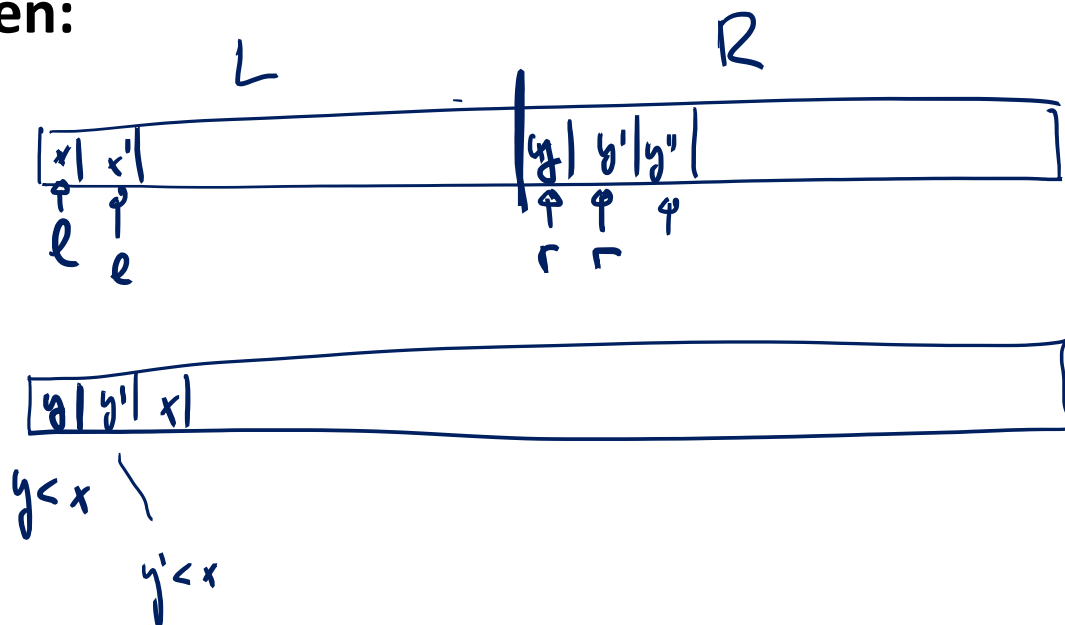
- Divide ist bei MergeSort trivial
- Merge (kombinieren der Lösungen) benötigt dafür Arbeit...

# MergeSort: Merge-Schritt

Verschmelzen (merge) von zwei sortierten Arrays:

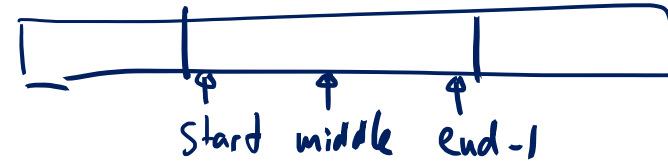
- Gegeben: sortierte Arrays  $A$  und  $B$  der Länge  $n$  und  $m$
- Ausgabe: sortiertes Array  $C$  mit den Elementen von  $A$  und  $B$

**Vorgehen:**



# MergeSort: Pseudocode

**Eingabe:** Array  $A$  der Grösse  $n$



MergeSort( $A$ ):

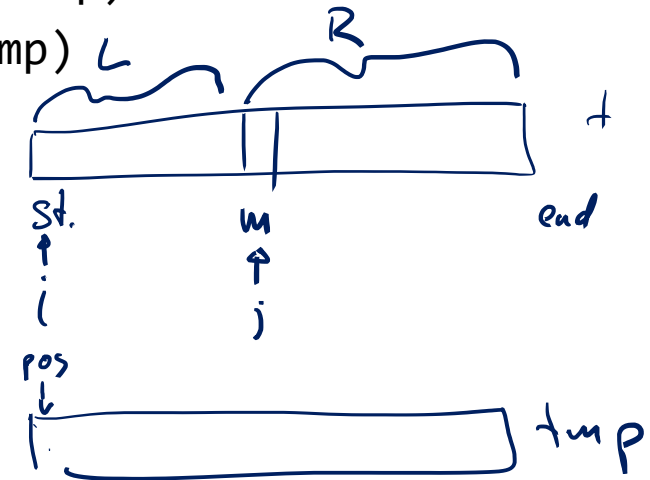
- 1: allocate array  $tmp$  to store intermediate results
- 2: MergeSortRecursive( $A$ ,  $0$ ,  $n$ ,  $tmp$ )

MergeSortRecursive( $A$ ,  $start$ ,  $end$ ,  $tmp$ )

*// sort  $A[start..end-1]$*

- 1: **if**  $end - start > 1$  **then**
- 2:      $middle = start + (end - start) / 2$
- 3:     MergeSortRecursive( $A$ ,  $start$ ,  $middle$ ,  $tmp$ )
- 4:     MergeSortRecursive( $A$ ,  $middle$ ,  $end$ ,  $tmp$ )
- 5:      $pos = start$ ;  $i = start$ ;  $j = middle$
- 6:     **while**  $pos < end$  **do**
- 7:         **if**  $A[i] < A[j]$  **then**
- 8:              $tmp[pos] = A[i]$ ;  $pos++$ ;  $i++$
- 9:         **else**
- 10:              $tmp[pos] = A[j]$ ;  $pos++$ ;  $j++$
- 11:     **for**  $i = start$  **to**  $end-1$  **do**  $A[i] = tmp[i]$

*// int. division*



- Wie können wir die Laufzeit des Algorithmus analysieren?
  - Ist auf jedem Computer unterschiedlich...
  - Hängt vom Compiler, Programmiersprache, etc. Ab
- Wir benötigen ein abstraktes Mass, um die Laufzeit zu messen
- **Idee:** Zähle **Anzahl (Grund-)Operationen**
  - Anstatt direkt die Zeit zu messen
  - Ist unabhängig von Computer, Compiler
  - Ein gutes Mass für die Laufzeit, falls alle Grundoperationen etwa gleich lange brauchen:

## Was ist eine Grundoperation?

- Einfache arithmetische Operationen
  - $+$ ,  $-$ ,  $*$ ,  $/$ ,  $\%$  (mod), ...
- Ein Speicherzugriff
  - Variable auslesen, Variablenzuweisung
  - Ist das wirklich eine Grundoperation?
- Ein Funktionsaufruf
  - Natürlich nur das Springen in die Funktion
- **Intuitiv:** eine Zeile Programmcode
- **Besser:** eine Zeile Maschinencode
- **Noch besser (?):** ein Prozessorzyklus
- **Wir werden sehen:** Es ist nur wichtig, dass die Anzahl Grundoperation ungefähr proportional zur Laufzeit ist.

## RAM = Random Access Machine

- **Standardmodell**(e), um Algorithmen zu analysieren!
- **Grundoperationen** (wie “definiert”) benötigen alle **eine Zeiteinheit**
- Insbesondere sind alle Speicherzugriffe gleich teuer:

Jede Speicherzelle (1 Maschinenwort) kann in 1 Zeiteinheit gelesen, bzw. beschrieben werden

- ignoriert insbesondere Speicherhierarchien
  - Ist aber in den meisten Fällen eine vernünftige Annahme
- Alternative abstrakte Modelle existieren:
    - um Speicherhierarchien explizit abzubilden
    - bei riesigen Datenmengen (vgl. «Buzzword» Big Data)
      - z.B.: Streaming-Modelle: Speicher muss sequentiell gelesen werden
    - für verteilte/parallele Architekturen
      - Speicherzugriff kann lokal oder über’s Netzwerk sein...



**Bisher:** Anzahl Grundoperationen ist proportional zur Laufzeit

- Das können wir auch erreichen, ohne die Anzahl Grundoperationen genau zu zählen!

**Vereinfachung 1:** Wir berechnen nur eine obere Schranke (bzw. eine untere Schranke) an die Anzahl Grundoperationen

- So, dass die obere/untere Schranke immer noch proportional ist...
- Anz. Grundop. kann von div. Eigenschaften der Eingabe abhängen
  - Länge der Eingabe, aber auch z.B. bei Sortieren: zufällig, vorsortiert, ...

**Vereinfachung 2:** Wichtigster Parameter ist Grösse der Eingabe  $n$   
Wir betrachten daher die Laufzeit  $T(n)$  als Funktion von  $n$ .

- Und ignorieren weitere Eigenschaften der Eingabe

# Selection Sort: Analyse

SelectionSort(A):

1: for  $i=0$  to  $n-2$  do

2: minIdx = i  $\leftarrow \leq c_1$

3: for  $j=i$  to  $n-1$  do (\*)

4: if  $A[j] < A[\text{minIdx}]$  then }  $\leq c_2$  }  $\geq c_2'$

5: minIdx = j

6: swap(A[i], A[minIdx])  $\leftarrow \leq c_3$

$\#op \leq c \cdot \underbrace{\# \text{ Schleifendurchläufe } (*)}_{x(n)}$

$$T(n) \leq c \cdot x(n) \leq c \cdot n^2$$

$$T(n) \geq c_2' \cdot x(n) \geq c_2' \cdot \frac{n^2}{2}$$

$$x(n) = \sum_{i=0}^{n-2} (n-i) = \sum_{h=2}^n h \leq \sum_{h=1}^n h = \frac{n(n+1)}{2} \leq n^2$$

$$x(n) \geq \frac{n^2}{2}$$

# Selection Sort: Obere Schranke

$T(n)$ : Anzahl Grundop. von Selection Sort bei Arrays der Länge  $n$

**Lemma:** *Es gibt eine **Konstante**  $c_U > 0$ , so dass  $T(n) \leq c_U \cdot n^2$*

**Lemma:** *Es gibt eine **Konstante**  $c_L > 0$ , so dass  $T(n) \geq c_L \cdot n^2$*

## Zusammenfassung

- Wir können nur eine Grösse berechnen, welche proportional zur Laufzeit ist
- Wir wollen auch gar nichts anderes berechnen:
  - Analyse sollte unabhängig von Computer / Compiler / etc. sein
  - Wir wollen Aussagen, welche auch in 10/100/... Jahren noch Gültigkeit haben

- Wir werden immer Aussagen der folgenden Art haben:

Es gibt eine Konstante  $C$ , so dass

$$\underline{T(n) \leq C \cdot f(n)} \quad \text{oder} \quad T(n) \geq C \cdot \underline{f(n)}$$

- Um dies zu vereinfachen / verallgemeinern gibt's die O-Notation...

# Landau-Symbole (“O-Notation”)

- Formalismus, um das asymptotische Wachstum von Funktionen zu beschreiben.
  - Formale Definitionen: siehe nächste Folie...

- Es gibt eine Konst.  $C$ , so dass  $T(n) \leq C \cdot f(n)$  wird zu:

$$T(n) \in O(f(n))$$

- Es gibt eine Konst.  $C$ , so dass  $T(n) \geq C \cdot g(n)$  wird zu:

$$T(n) \in \Omega(g(n))$$

- Bei Selection Sort:  $T(n) \in O(n^2)$  /  $T(n) \in \Omega(n^2)$

$$T(n) \in \Theta(n^2) = O(n^2) \cap \Omega(n^2)$$

# Landau-Symbole : Definitionen

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

- Funktion  $f(n) \in O(g(n))$ , falls es Konstanten  $c$  und  $n_0$  gibt, so dass  $f(n) \leq c \cdot g(n)$  für alle  $n \geq n_0$

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

- Funktion  $f(n) \in \Omega(g(n))$ , falls es Konstanten  $c$  und  $n_0$  gibt, so dass  $f(n) \geq c \cdot g(n)$  für alle  $n \geq n_0$

$$\Theta(g(n)) := O(g(n)) \cap \Omega(g(n))$$

- Funktion  $f(n) \in \Theta(g(n))$ , falls es Konstanten  $c_1, c_2$  und  $n_0$  gibt, so dass  $c_1 \cdot g(n) \leq f(n) \leq c_2 \cdot g(n)$  für alle  $n \geq n_0$ , resp. falls  $f(n) \in O(n)$  und  $f(n) \in \Omega(n)$

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

- Funktion  $f(n) \in o(g(n))$ , falls für alle Konstanten  $c > 0$  gilt, dass  $f(n) \leq c \cdot g(n)$  (für genug grosse  $n$ , abhängig von  $c$ )

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

- Funktion  $f(n) \in \omega(g(n))$ , falls für alle Konstanten  $c > 0$  gilt, dass  $f(n) \geq c \cdot g(n)$  (für genug grosse  $n$ , abhängig von  $c$ )

Insbesondere gilt:

$$f(n) \in o(g(n)) \implies f(n) \in O(g(n))$$

$$f(n) \in \omega(g(n)) \implies f(n) \in \Omega(g(n))$$

# Landau-Symbole : Intuitiv

$$\underline{f(n) \in O(g(n))}: \quad f(n) \leq c \cdot g(n)$$

- $f(n) \leq g(n)$ , asymptotisch gesehen...
- $f(n)$  wächst asymptotisch nicht schneller als  $g(n)$

$$f(n) \in \Omega(g(n)): \quad f(n) \geq c \cdot g(n)$$

- $f(n) \geq g(n)$ , asymptotisch gesehen...
- $f(n)$  wächst asymptotisch mindestens so schnell, wie  $g(n)$

$$f(n) \in \Theta(g(n)): \quad c_1 \cdot g(n) \leq f(n) \leq c_2 \cdot g(n)$$

- $f(n) = g(n)$ , asymptotisch gesehen...
- $f(n)$  wächst asymptotisch gleich schnell, wie  $g(n)$