

# **Vorlesung Datenstrukturen**

## **Einleitung und Grundlagen**

Maike Buchin

18.4.2017

## Dozentin

- Maike Buchin
- [Maike.Buchin@rub.de](mailto:Maike.Buchin@rub.de)
- Raum NA 1/70
- Sprechzeiten: Termin per Mail vereinbaren

## Organisation der Übungen

- Stef Sijben
- [Stef.Sijben@rub.de](mailto:Stef.Sijben@rub.de)
- Raum NA 1/71
- Sprechzeiten: Donnerstag 13 bis 14 Uhr

## Übungsleiter

- Lars Schlieper, Stef Sijben

## Korrekteure

- Lars Schlieper, Lea Thiel

**Webseite**     [www.rub.de\Imi\lehre\ds\\_ss17\](http://www.rub.de\Imi\lehre\ds_ss17\)

**Vorlesungen**

- Di 14:15-15:45 Uhr, HNC 30
- Do 14:15-15:45 Uhr, HNC 30

- Termine**
- Di 10-12 Uhr, NB 02/99, Stef Sijben
  - Di 12-14 Uhr, NB 3/99, Stef Sijben
  - Di 16-18 Uhr, NA 2/99, Lars Schlieper
- Anmeldung via Blackboard erforderlich!

- Zettel**
- Freitag online
  - Dienstag Präsenzübung
  - Dienstag Abgabe bis 10:00 Uhr
  - Dienstag Rückgabe

- Inhalt**
- Lösung vorheriger Zettel
  - Präsenzübung aktueller Zettel

- Abgabe**
- zu dritt
  - Kästen auf NA 02 gegenüber von Raum 257

- 1. Zettel** am Freitag 21.4. online
- 1. Übung** am Dienstag 25.4.

**Klausur:** am Di 25.7. von 14 bis 16 Uhr  
Nachklausur am Ende des WiSe 17/18

**mündliche Prüfung** für Hauptfach Mathe BSc.: am Di 25.7.  
oder zu Beginn des WiSe 17/18

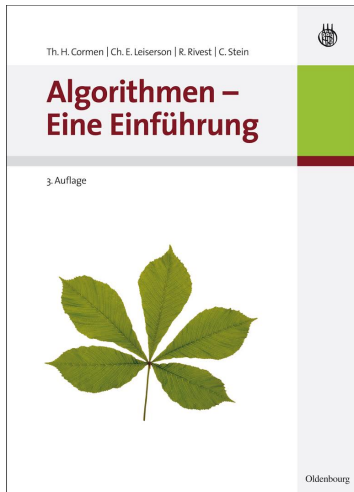
## **Bonuspunkte:**

10 % Punkte auf den Übungszetteln = 1 Punkt auf der Klausur  
bzw. 60% = -0,3 in der mündlichen Prüfung

*Bonuspunkte zählen nur in der ersten Klausur!*

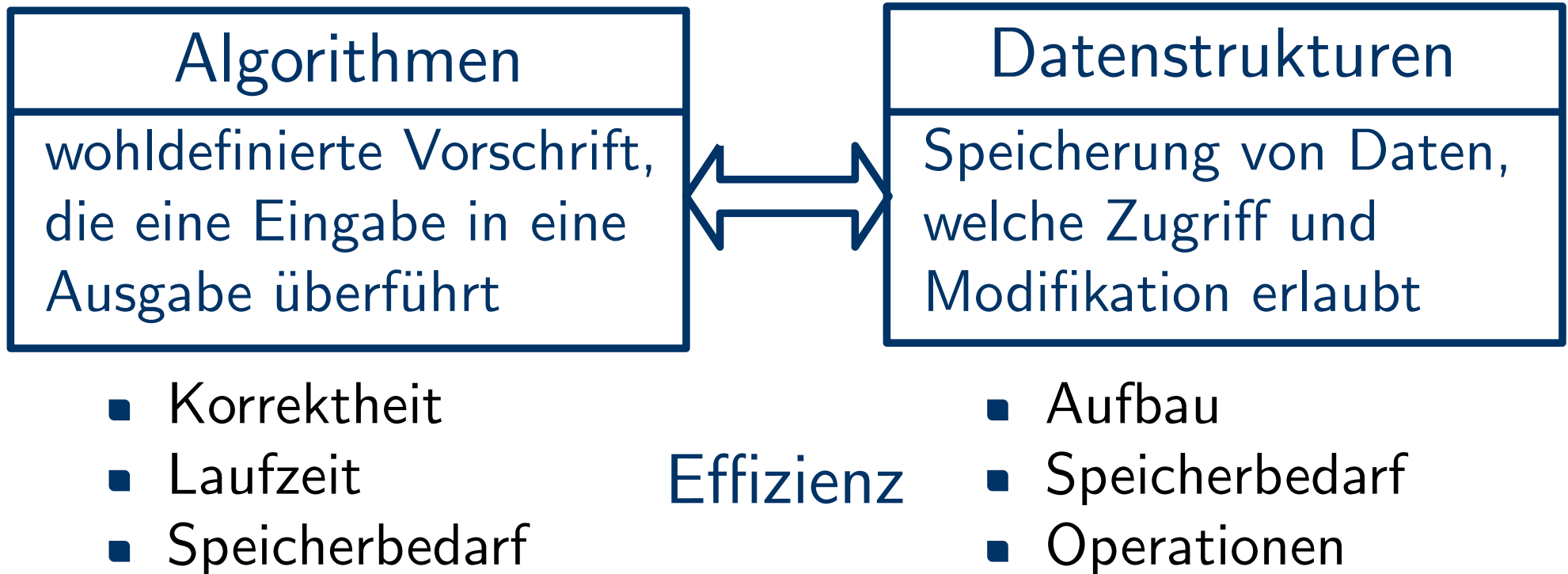


Dietzfelbinger, Mehlhorn, Sanders:  
Algorithmen und Datenstrukturen - Die Grundwerkzeuge  
*über den OPAC der RUB innerhalb des Campusnetzes als pdf erhältlich*

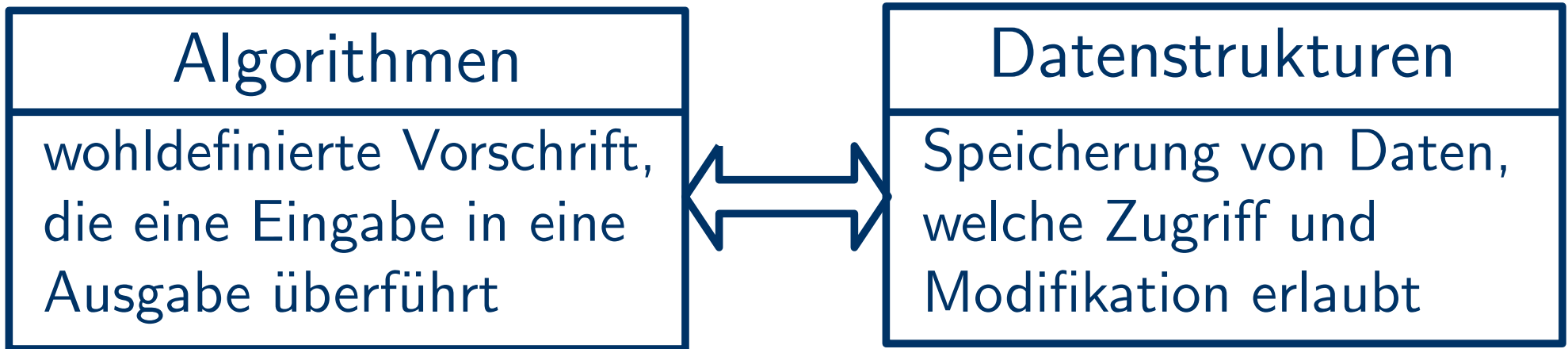


Cormen, Leiserson, Rivest, Stein:  
Algorithmen - Eine Einführung

.. und viele weitere gute Bücher zu Algorithmen und Datenstrukturen



Wir interessieren uns v.a. für die theoretische Analyse dieser!  
Die praktische Implementierbarkeit kennen Sie ggfs. aus anderen Veranstaltungen (Informatik 2, Einführung in die Programmierung).



Wir werden sehen:

- grundlegende Datenstrukturen
- grundlegende Algorithmenparadigmen

Themen:

- Einleitung
- Suchen & Sortieren
- Graphen



## 2. Einleitung [Grundlagen]

## 2.1 Asymptotische Notation

Laufzeitanalyse von Algorithmen:

- Anzahl von elementaren Rechenschritten
- Laufzeit in Abhängigkeit der Größe der Eingabe

$\text{time}(I) = \#$  Rechenschritte eines Algorithmus auf einer Eingabe  $I$

Analyse im schlechtesten Fall:

$$T(n) = \max\{\text{time}(I) \mid \text{size}(I) = n\}$$

Alternativ:

Analyse im besten Fall:

$$T(n) = \min\{\text{time}(I) \mid \text{size}(I) = n\}$$

Analyse im mittleren Fall:

$$T(n) = \frac{1}{|\{I \mid \text{size}(I) = n\}|} \sum_{\{I \mid \text{size}(I) = n\}} \text{time}(I)$$

- Rechenschritte asymptotisch zählen mit der Oh-Notation

$$O(f(n)) = \{g(n) \mid \exists c > 0 \exists n_0 \geq 1 \forall n > n_0 : g(n) \leq c \cdot f(n)\}$$

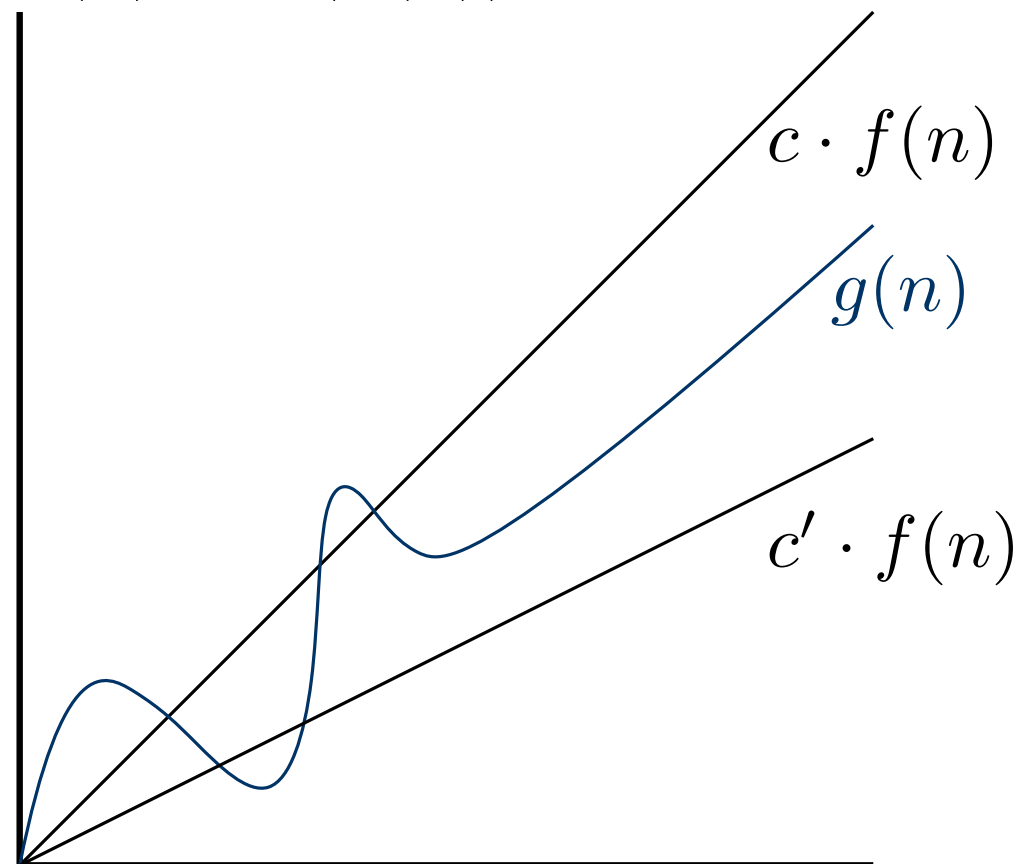
$$\Omega(f(n)) = \{g(n) \mid \exists c > 0 \exists n_0 \geq 1 \forall n > n_0 : g(n) \geq c \cdot f(n)\}$$

$$\Theta(f(n)) = \Omega(f(n)) \cap O(f(n))$$

Notation:  $g(n) = O(f(n))$  statt  $g(n) \in O(f(n))$

## Lemma:

Sei  $p(n) = \sum_{i=0}^k a_i n^i$  ein Polynom mit reellen Koeffizienten  $a_i$  und  $a_k > 0$ .  
Dann ist  $p(n) = \Theta(n^k)$ .



$$O(f(n)) = \{g(n) \mid \exists c > 0 \exists n_0 \geq 1 \forall n > n_0 : g(n) \leq c \cdot f(n)\}$$

$$\Omega(f(n)) = \{g(n) \mid \exists c > 0 \exists n_0 \geq 1 \forall n > n_0 : g(n) \geq c \cdot f(n)\}$$

$$\Theta(f(n)) = \Omega(f(n)) \cap O(f(n))$$

Notation:  $g(n) = O(f(n))$  statt  $g(n) \in O(f(n))$

## Lemma:

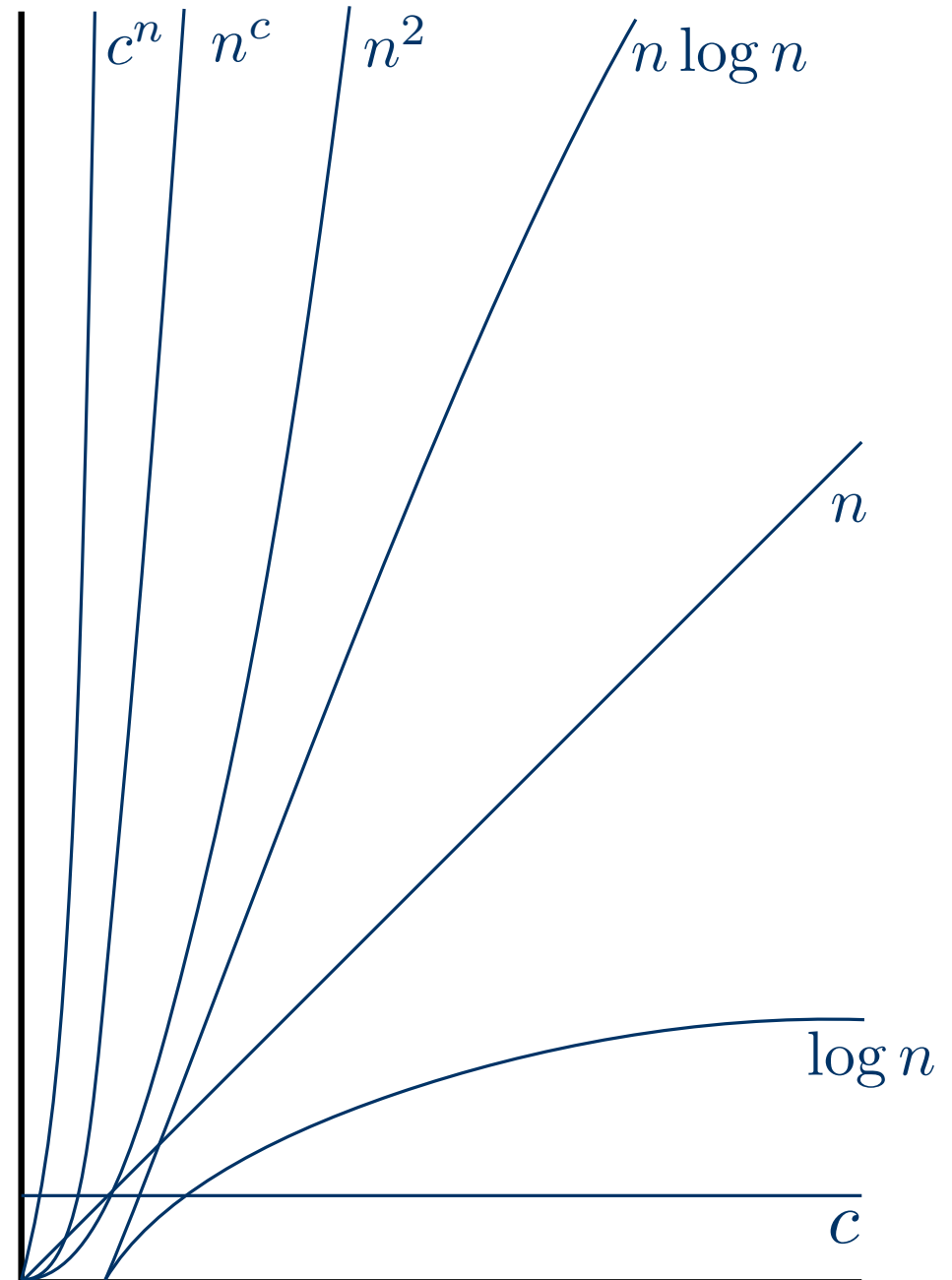
- $cf(n) = \Theta(f(n)) \quad \forall c > 0$
- $f(n) + g(n) = \Omega(f(n))$
- $f(n) + g(n) = O(f(n))$  falls  $g(n) = O(f(n))$
- $O(f(n)) \cdot O(g(n)) = O(f(n) \cdot g(n))$

## Beispiele:

- $7n^2 + 10^6n = O(n^2)$
- $3n \log n + 5n = \Omega(n)$
- $99n + 3 \log n = O(n)$

## Wichtige Klassen:

- $O(c)$  konstant
- $O(\log n)$  logarithmisch
- $O(n)$  linear
- $O(n \log n)$  loglinear
- $O(n^2)$  quadratisch
- $O(n^c)$  polynomiell
- $O(c^n)$  exponentiell



**RAM** = random access machine (dt. Registermaschine)

Einfaches Maschinenmodell eines sequentiellen Rechners

- CPU – Recheneinheit
- Register – endlich viele Register  $R_1, \dots, R_k$
- Speicher – unendlich viele Speicherzellen  $S[0], S[1], \dots$

Speicherzellen und Register enthalten *'kleine' ganze Zahlen*, d.h. die Größe einer Zahl ist beschränkt durch ein Polynom in der Größe der Eingabe

- die Anzahl der bits zur Darstellung einer Zahl ist also logarithmisch in der Größe der Eingabe
- Zeit und Speicherbedarf wachsen also maximal um einen log-Faktor

**RAM** = random access machine (dt. Registermaschine)

Einfaches Maschinenmodell eines sequentiellen Rechners

- CPU – Recheneinheit
- Register – endlich viele Register  $R_1, \dots, R_k$
- Speicher – unendlich viele Speicherzellen  $S[0], S[1], \dots$

Speicherzellen und Register enthalten *'kleine' ganze Zahlen*, d.h. die Größe einer Zahl ist beschränkt durch ein Polynom in der Größe der Eingabe

Ohne diese Annahme wäre es z.B. möglich, durch  $n$  Quadrierungen die Zahl  $2^{2^n}$  zu berechnen.

Alternativ verwendet man das *logarithmische Kostenmaß* statt dem *uniformen Kostenmaß*.

besteht aus durchnummerierter Liste von **Befehlen**

- Laden/Schreiben von Registern aus/in den Speicher
- Operationen auf Registern
  - arithmetisch ( $+$ ,  $-$ ,  $\times$ ,  $\text{div}$ ,  $\text{mod}$ )
  - Vergleiche ( $\leq$ ,  $<$ ,  $>$ ,  $\geq$ )
  - logisch ( $\wedge$ ,  $\vee$ ,  $\neg$ )
- Sprung-Anweisungen
  - bedingt `if  $R_i = 0$  jump to k`
  - unbedingt `jump to k`

Ein **Programm**

- startet in Zeile 1
- falls kein Sprung, gehe zur nächsten Zeile
- endet falls Zeile ausserhalb Programm
- Ein- und Ausgabe stehen in festgelegten Speicherzellen



**Beispiel:** finde das Minimum von zwei Zahlen

Eingabe:  $x, y$  in  $S[0], S[1]$

Ausgabe:  $\min(x, y)$  in  $S[0]$

1.  $R_1 = S[0]$
2.  $R_2 = S[1]$
3.  $R_3 = R_1 \leq R_2$
4. if  $R_3 = 0$  jump to 6
5.  $S[0] = R_2$

Zeitkomplexität:

ein Rechenschritt entspricht einem Maschinenbefehl

RAM vs. realer Rechner:

- endlicher Speicher
- feste Anzahl bits
- nicht jeder Befehl verursacht gleiche Kosten

Bezug zur Berechenbarkeitstheorie:

- RAM führt im Prinzip GOTO-Programm aus
- Turingmaschinen besser geeignet für untere Schranken
- RAM besser geeignet für obere Schranken

- besser geeignet zur Beschreibung von Algorithmen als RAM-Programme
- Abstraktion und Vereinfachung imperativer Programmiersprachen

### Enthält

- Variablen verschiedener Typen (Zahlen, Folgen, Mengen, ...)
- Zuweisungen und Schleifen
  - `if .. then .. else ..`
  - `while .. do ..`
- Prozeduren und Funktionen als Unterprogramme

### Zeitkomplexität:

Elementare Pseudocode-Befehle benötigen konstante Zeit;  
Prozedur- und Funktionsaufrufe benötigen konstante Zeit  
plus die Zeit für die Ausführung ihres Rumpfes.

## Beispiel: Sieb des Eratosthenes

```
a = ⟨1, ..., 1⟩ : Array [2..n] of {0, 1}
// Referenzparameter; am Ende: a[i] = 1 ⇔ i ist Primzahl
for i := 2 to ⌊√n⌋ do
  if a[i] then for j := 2i to n step i do a[j] := 0
  // Wenn a[i] = 1, ist i prim, Vielfache von i dagegen nicht
for i := 2 to n do if a[i] then output(“i ist Primzahl”)
```

## Eigenschaften:

- kompakt und genau
- Abstraktion erlaubt auch Details zu "vertuschen"

Korrektheit lässt sich häufig zeigen mit Hilfe von:

- **Zusicherungen:** Vor- und Nachbedingungen die während der Ausführung eines Programmes gelten
- **Schleifeninvarianten:** Eigenschaften, die vor und nach jedem Schleifendurchlauf gelten
- **Datenstrukturinvarianten:** Eigenschaften, die unmittelbar nach Konstruktion gelten, sowie Vor- und Nachbedingung für alle Operationen darauf sind

**Function**  $power(a : \mathbb{R}; n_0 : \mathbb{Z}) : \mathbb{R}$

```
assert  $n_0 \geq 0$  // negative Exponenten können nicht bearbeitet werden
 $p = a : \mathbb{R}; r = 1 : \mathbb{R}; n = n_0 : \mathbb{N}$  // es gilt  $p^n r = a^{n_0}$ 
while  $n > 0$  do
  invariant  $p^n r = a^{n_0}$ 
  if  $n$  ist ungerade then  $n - -; r := r \cdot p$  // zwischen Zuweisungen ist Invariante verletzt
  else  $(n, p) := (n/2, p \cdot p)$  // parallele Zuweisung erhält Invariante aufrecht
assert  $r = a^{n_0}$  // Folgerung aus der Invarianten und  $n = 0$ 
return  $r$ 
```

Korrektheit lässt sich häufig zeigen mit Hilfe von:

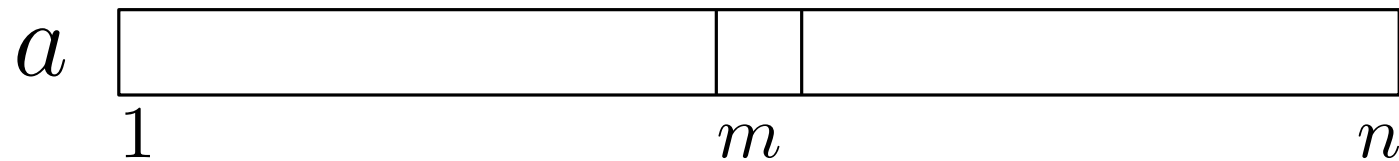
- **Zusicherungen:** Vor- und Nachbedingungen die während der Ausführung eines Programmes gelten
- **Schleifeninvarianten:** Eigenschaften, die vor und nach jedem Schleifendurchlauf gelten
- **Datenstrukturinvarianten:** Eigenschaften, die unmittelbar nach Konstruktion gelten, sowie Vor- und Nachbedingung für alle Operationen darauf sind
- **Zertifikate** zur Überprüfung von Zusicherungen.  
Z.B. ist ein Teiler einer Zahl ein Zeuge dafür, dass diese nicht prim ist.

effiziente Art, um in einer geordneten Menge zu suchen

*Gegeben:* ein geordnetes Array  $a[1 \dots n]$  mit paarweise verschiedenen Einträgen, d.h.  $a[1] < \dots < a[n]$ , sowie ein Element  $x$ .

*Gefragt:* Ist  $x$  in  $A$  und der Index  $k$  mit  $a[k - 1] < x \leq a[k]$ .  
Dabei fassen wir  $a[0] = -\infty$  und  $a[n + 1] = \infty$  auf.

### Teile-und-Herrsche Prinzip:



Vergleiche  $x$  und  $a[m]$

- falls  $x = a[m] \rightarrow$  gebe  $m$  zurück
- falls  $x < a[m] \rightarrow$  suche weiter in  $a[1 \dots m - 1]$
- falls  $x > a[m] \rightarrow$  suche weiter in  $a[m + 1 \dots n]$

**Realisierung** dieser Idee mit zwei Zeigern  $\ell$  und  $r$  für die gilt

Invariante:  $0 \leq \ell < r \leq n + 1$  und  $a[\ell] < x < a[r]$  (I)

$(\ell, r) := (0, n + 1)$

**while true do**

**invariant** (I)

// d. h. Invariante (I) gilt hier

**if**  $\ell + 1 = r$  **then return** ( “ $a[\ell] < x < a[\ell + 1]$ ” )

$m := \lfloor (r + \ell) / 2 \rfloor$

//  $\ell < m < r$

$s := \text{compare}(x, a[m])$

// -1 falls  $x < a[m]$ , 0 falls  $x = a[m]$ , +1 falls  $x > a[m]$

**if**  $s = 0$  **then return** ( “ $x$  steht in  $a[m]$ ” )

**if**  $s < 0$

**then**  $r := m$

//  $a[\ell] < x < a[m] = a[r]$

**else**  $\ell := m$

//  $a[\ell] = a[m] < x < a[r]$

**Korrektheit:** folgt aus der Invariante

**Laufzeit:** ist  $O(\log n)$ , denn

- in jedem Durchlauf (ausser dem letzten) halbiert sich die Größe des zu durchsuchenden Arrays
- ein Durchlauf benötigt konstante Zeit