# Grundbegriffe der Informatik Einheit 13: Quantitative Aspekte von Algorithmen

Prof. Dr. Tanja Schultz

Karlsruher Institut für Technologie, Fakultät für Informatik

Wintersemester 2011/2012

## Überblick

#### Ressourcenverbrauch bei Berechnungen

#### Groß-O-Notation

Ignorieren konstanter Faktoren Notation für obere und untere Schranken des Wachstums Eine furchtbare Schreibweise Rechnen im O-Kalkiil

#### Matrixmultiplikation

Rückblick auf die Schulmethode Algorithmus von Strassen

## Asymptotisches Verhalten "implizit" definierter Funktionen

Laufzeit von Teile-und-Herrsche-Algorithmen Ineinander geschachtelte Schleifen

Überblick 2/73

## Überblick

## Ressourcenverbrauch bei Berechnungen

#### Groß-O-Notation

Ignorieren konstanter Faktoren Notation für obere und untere Schranken des Wachstu

Eine furchtbare Schreibweise

Rechnen im O-Kalkül

#### Matrixmultiplikation

Rückblick auf die Schulmethode

Algorithmus von Strassen

## Asymptotisches Verhalten "implizit" definierter Funktionen

Laufzeit von Teile-und-Herrsche-Algorithmer Ineinander geschachtelte Schleifen

## Zählen arithmetischer Operationen

## Einheit über Graphalgorithmen:

- Zählen elementarer arithmetischer Operationen
  - für Addition von  $n \times n$ -Matrizen:  $n^2$
  - für Multiplikation von  $n \times n$ -Matrizen  $2n^3 n^2$
  - für Berechnung der Wegematrix  $n^5 \frac{3}{2}n^4 + \frac{3}{2}n^3 + n^2$
  - oder weniger . . .
- ▶ Idee: Das hat was mit der Laufzeit der Algorithmen zu tun.

# Ressourcen für Rechnungen

- ► Laufzeit/Rechenzeit
- Speicherplatzbedarf
  - insbesondere für "Zwischenergebnisse"
- das sind sogenannte Komplexitätsmaße
  - ▶ im Sinne von *computational complexity*
  - ▶ tauchen an vielen Stellen wieder auf
  - es gibt auch noch andere . . .

#### In dieser Einheit

- wichtiges Handwerkszeug zum
  - ▶ Reden über und
  - Ausrechnen von
  - z. B. Laufzeiten
- ▶ insbesondere: "kontrollierte Ungenauigkeiten"
  - "Groß-O": stammt von Bachmann (oder früher), von Landau bekannt gemacht
  - $\triangleright$   $\Omega$ ,  $\Theta$ : von Knuth zumindest verbreitet
- nicht genau,
  - weil man nicht will
  - weil man nicht kann

ein Beispiel kommt gleich ...

## Beispiel Insertionsort

```
public class InsertionSort {
  public static void sort(long[] a) {
     for (int i \leftarrow 1; i < a.length; i + +) {
        insert(a, i);
  private static void insert(long[] a, int idx) {
     int i \leftarrow idx:
     /\!\!/ Tausche a[idx] nach links bis es einsortiert ist
     while (i > 0 \land a[i-1] > a[i]) {
        # Feldelemente a[i-1] und a[i] vertauschen
        a[i-1] \leftrightarrow a[i];
        i--;
```

## Beispiel Insertionsort (2)

Wie oft wird die while-Schleife in der Methode insert ausgeführt?

- ▶ hängt von der Problemgröße n = a.length ab
- aber nicht nur davon, sondern
- auch von der konkreten Probleminstanz
  - Wenn Array a anfangs an sortiert: while-Schleife wird überhaupt nicht ausgeführt.
  - ▶ Wenn Array a anfangs in entgegengesetzter Richtung sortiert: Schleifenrumpf wird  $\sum_{i=1}^{n-1} i = n(n-1)/2$  mal ausgeführt.

- ▶ für jede Probleminstanz einzeln:
  - präzise aber oft unpraktikabel
- gröber: nur in Abhängigkeit von der "Problemgröße"
- ► Frage: Was angeben, wenn Ressourcenverbrauch für verschiedene Instanzen gleicher Größe unterschiedlich?
  - bester Fall? (best case)
    - oft total uninteressant
  - Durchschnitt? (average case)
    - ▶ oft sehr schwer
  - schlechtester Fall? (worst case)
    - ▶ oft angegeben
    - ▶ mit dem "Hinweis", dass es auch besser sein kann . . .

- ► für jede Probleminstanz einzeln:
  - präzise aber oft unpraktikabel
- gröber: nur in Abhängigkeit von der "Problemgröße"
- ► Frage: Was angeben, wenn Ressourcenverbrauch für verschiedene Instanzen gleicher Größe unterschiedlich?
  - bester Fall? (best case)
    - oft total uninteressant
  - Durchschnitt? (average case)
    - ► oft sehr schwer
  - schlechtester Fall? (worst case)
    - ▶ oft angegeben
    - mit dem "Hinweis", dass es auch besser sein kann . . .

- ► für jede Probleminstanz einzeln:
  - präzise aber oft unpraktikabel
- gröber: nur in Abhängigkeit von der "Problemgröße"
- ► Frage: Was angeben, wenn Ressourcenverbrauch für verschiedene Instanzen gleicher Größe unterschiedlich?
  - bester Fall? (best case)
    - oft total uninteressant
  - Durchschnitt? (average case)
    - oft sehr schwer
  - schlechtester Fall? (worst case)
    - ▶ oft angegeben
    - mit dem "Hinweis", dass es auch besser sein kann . . .

- ► für jede Probleminstanz einzeln:
  - präzise aber oft unpraktikabel
- gröber: nur in Abhängigkeit von der "Problemgröße"
- ► Frage: Was angeben, wenn Ressourcenverbrauch für verschiedene Instanzen gleicher Größe unterschiedlich?
  - bester Fall? (best case)
    - oft total uninteressant
  - Durchschnitt? (average case)
    - oft sehr schwer
  - schlechtester Fall? (worst case)
    - ▶ oft angegeben
    - mit dem "Hinweis", dass es auch besser sein kann . . .

## Was ist wichtig

#### Das sollten Sie mitnehmen:

- Bedarf an
  - Rechenzeit und
  - Speicherplatzbedarf

#### wichtige Komplexitätsmaße

- Meist will/kann man nur die Abhängigkeit von der Problemgröße quantifizieren
  - üblicherweise den schlimmsten Fall (worst case)
  - gelegentlich einen mittleren Fall (average case)

#### Das sollten Sie üben:

Abschätzen/ausrechnen wie oft ein Programmstück,
 z. B. ein Schleifenrumpf, durchlaufen wird.

Ressourcenverbrauch bei Berechnungen

## Überblick

#### Ressourcenverbrauch bei Berechnunger

#### Groß-O-Notation

Ignorieren konstanter Faktoren Notation für obere und untere Schranken des Wachstums Eine furchtbare Schreibweise Rechnen im O-Kalkül

## Matrixmultiplikation

Rückblick auf die Schulmethode Algorithmus von Strassen

# Asymptotisches Verhalten "implizit" definierter Funktioner Laufzeit von Teile-und-Herrsche-Algorithmen

- Man will nicht.
  - ► Faulheit
  - Vergänglichkeit der genauen Werte
    - Prozessor bald höher getaktet
    - Prozessor bald mit schnellerer Architektur
  - mangelndes Interesse an genauen Werten
    - will nur prozessorunabhängige Aussagen.

#### Man kann nicht.

- Dummheit
- Unwissenheit der genauen Randbedingungen
  - welcher Prozessor?
- Ungenauigkeiten bei der Formulierung des Algorithmus
  - unabhängig von Programmiersprache
- ► Man "soll" nicht.
  - nur vergröbernde Angaben in Abhängigkeit von Problemgröße

- Man will nicht.
  - Faulheit
  - Vergänglichkeit der genauen Werte
    - Prozessor bald höher getaktet
    - Prozessor bald mit schnellerer Architektur
  - mangelndes Interesse an genauen Werten
    - will nur prozessorunabhängige Aussagen
- Man kann nicht.
  - Dummheit
  - Unwissenheit der genauen Randbedingunger welcher Prozessor?
  - Ungenauigkeiten bei der Formulierung des Algorithmus
     unabhängig von Programmiersprache
- ► Man "soll" nicht.
  - nur vergröbernde Angaben in Abhängigkeit von Problemgröße

- Man will nicht.
  - Faulheit
  - Vergänglichkeit der genauen Werte
    - Prozessor bald höher getaktet
    - Prozessor bald mit schnellerer Architektur
  - mangelndes Interesse an genauen Werten
    - will nur prozessorunabhängige Aussagen
- Man kann nicht.
  - Dummheit
  - Unwissenheit der genauen Randbedingungen
    - welcher Prozessor?
  - Ungenauigkeiten bei der Formulierung des Algorithmus
    - unabhängig von Programmiersprache
- Man "soll" nicht.
  - nur vergröbernde Angaben in Abhängigkeit von Problemgröße

- Man will nicht.
  - Faulheit
  - Vergänglichkeit der genauen Werte
    - Prozessor bald höher getaktet
    - Prozessor bald mit schnellerer Architektur
  - mangelndes Interesse an genauen Werten
    - will nur prozessorunabhängige Aussagen
- Man kann nicht.
  - Dummheit
  - Unwissenheit der genauen Randbedingungen
    - welcher Prozessor?
  - Ungenauigkeiten bei der Formulierung des Algorithmus
    - unabhängig von Programmiersprache
- Man "soll" nicht.
  - nur vergröbernde Angaben in Abhängigkeit von Problemgröße

## Wie ungenau wollen wir über Funktionen reden?

- ▶ Ignorieren konstanter Faktoren
  - Motivation: Geschwindigkeitssteigerungen bei Prozessoren irrelevant
- ▶ nur obere (bzw. untere) Schranken
  - ▶ Motivation: können nur schlechtesten Fall analysieren

## Überblick

## Ressourcenverbrauch bei Berechnunger

#### Groß-O-Notation

#### Ignorieren konstanter Faktoren

Notation für obere und untere Schranken des Wachstums Eine furchtbare Schreibweise Rechnen im O-Kalkül

## Matrixmultiplikation

Rückblick auf die Schulmethode Algorithmus von Strassen

## Asymptotisches Verhalten "implizit" definierter Funktionen

Laufzeit von Teile-und-Herrsche-Algorithmer Ineinander geschachtelte Schleifen

#### Zu Notation und Redeweise

- ► Notation:
  - $ightharpoonup \mathbb{R}_+$ : Menge der positiven reellen Zahlen (ohne 0)
  - ▶  $\mathbb{R}_0^+$ : Menge der nichtnegativen rellen Zahlen,  $\mathbb{R}_0^+ = \mathbb{R}_+ \cup \{0\}$ .
  - ▶ betrachten Funktionen  $f: \mathbb{N}_0 \to \mathbb{R}_0^+$ .
- ► Redeweisen:
  - asymptotisches Wachstum oder
  - größenordnungsmäßiges Wachstum von Funktionen
- ▶ Definition:
  - Funktion  $g: \mathbb{N}_0 \to \mathbb{R}_0^+$  wächst asymptotisch genauso schnell wie Funktion  $f: \mathbb{N}_0 \to \mathbb{R}_0^+$ , wenn gilt:

$$\exists c, c' \in \mathbb{R}_+ : \exists n_0 \in \mathbb{N}_0 : \forall n \geq n_0 : cf(n) \leq g(n) \leq c'f(n)$$
.

▶ schreibe  $f \times g$  oder  $f(n) \times g(n)$ 

#### Zu Notation und Redeweise

- ► Notation:
  - $ightharpoonup \mathbb{R}_+$ : Menge der positiven reellen Zahlen (ohne 0)
  - ▶  $\mathbb{R}_0^+$ : Menge der nichtnegativen rellen Zahlen,  $\mathbb{R}_0^+ = \mathbb{R}_+ \cup \{0\}$ .
  - ▶ betrachten Funktionen  $f: \mathbb{N}_0 \to \mathbb{R}_0^+$ .
- Redeweisen:
  - asymptotisches Wachstum oder
  - ► größenordnungsmäßiges Wachstum von Funktionen
- ▶ Definition:
  - ▶ Funktion  $g: \mathbb{N}_0 \to \mathbb{R}_0^+$  wächst asymptotisch genauso schnell wie Funktion  $f: \mathbb{N}_0 \to \mathbb{R}_0^+$ , wenn gilt:

$$\exists c, c' \in \mathbb{R}_+ : \exists n_0 \in \mathbb{N}_0 : \forall n \geq n_0 : cf(n) \leq g(n) \leq c'f(n)$$
.

▶ schreibe  $f \times g$  oder  $f(n) \times g(n)$ 

#### Zu Notation und Redeweise

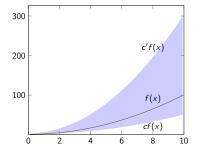
- ► Notation:
  - $ightharpoonup \mathbb{R}_+$ : Menge der positiven reellen Zahlen (ohne 0)
  - ▶  $\mathbb{R}_0^+$ : Menge der nichtnegativen rellen Zahlen,  $\mathbb{R}_0^+ = \mathbb{R}_+ \cup \{0\}$ .
  - ▶ betrachten Funktionen  $f: \mathbb{N}_0 \to \mathbb{R}_0^+$ .
- Redeweisen:
  - asymptotisches Wachstum oder
  - ► größenordnungsmäßiges Wachstum von Funktionen
- Definition:
  - ► Funktion  $g: \mathbb{N}_0 \to \mathbb{R}_0^+$  wächst asymptotisch genauso schnell wie Funktion  $f: \mathbb{N}_0 \to \mathbb{R}_0^+$ , wenn gilt:

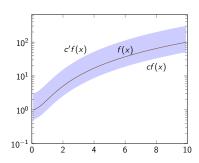
$$\exists c, c' \in \mathbb{R}_+ : \exists n_0 \in \mathbb{N}_0 : \forall n \geq n_0 : cf(n) \leq g(n) \leq c'f(n)$$
.

▶ schreibe  $f \approx g$  oder  $f(n) \approx g(n)$ 

# Erläuterungen zur Definition von $f \approx g$ (1)

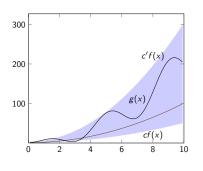
$$\exists c, c' \in \mathbb{R}_+ : \exists n_0 \in \mathbb{N}_0 : \forall n \geq n_0 : cf(n) \leq g(n) \leq c'f(n)$$

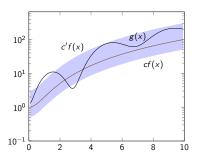




# Erläuterungen zur Definition von $f \approx g$ (2)

$$\exists c, c' \in \mathbb{R}_+ : \exists n_0 \in \mathbb{N}_0 : \forall n \geq n_0 : cf(n) \leq g(n) \leq c'f(n)$$





## Beispiel

- $f(n) = 3n^2$  und  $g(n) = 10^{-2}n^2$ .
- ▶ Behauptung:  $f(n) \approx g(n)$

▶ 
$$cf(n) \le g(n)$$
: für  $c = 10^{-3}$  und  $n_0 = 0$  gilt

$$\forall n \ge n_0 : cf(n) = 10^{-3} \cdot 3n^2 \le 10^{-2}n^2 = g(n)$$

•  $g(n) \le c' f(n)$  gilt z. B. für c' = 1 und  $n_0 = 0$ :

$$\forall n \ge n_0 : g(n) = 10^{-2} n^2 \le 3n^2 = c' f(n)$$

Das lässt sich leicht etwas allgemeiner rechnen. Dann sieht man:

## Rechenrege

Für alle  $f:\mathbb{N}_0 \to \mathbb{R}_0^+$  gilt

$$\forall a, b \in \mathbb{R}_+ : af(n) \times bf(n)$$

## Beispiel

- $f(n) = 3n^2$  und  $g(n) = 10^{-2}n^2$ .
- ▶ Behauptung:  $f(n) \approx g(n)$ 
  - $cf(n) \le g(n)$ : für  $c = 10^{-3}$  und  $n_0 = 0$  gilt

$$\forall n \ge n_0 : cf(n) = 10^{-3} \cdot 3n^2 \le 10^{-2}n^2 = g(n)$$

▶  $g(n) \le c'f(n)$  gilt z. B. für c' = 1 und  $n_0 = 0$ :

$$\forall n \geq n_0 : g(n) = 10^{-2} n^2 \leq 3n^2 = c' f(n)$$

Das lässt sich leicht etwas allgemeiner rechnen. Dann sieht man:

## Rechenrege

Für alle  $f: \mathbb{N}_0 \to \mathbb{R}_0^+$  gilt

$$\forall a, b \in \mathbb{R}_+ : af(n) \times bf(n)$$

## **Beispiel**

- $f(n) = 3n^2$  und  $g(n) = 10^{-2}n^2$ .
- ▶ Behauptung:  $f(n) \approx g(n)$ 
  - $cf(n) \le g(n)$ : für  $c = 10^{-3}$  und  $n_0 = 0$  gilt

$$\forall n \geq n_0 : cf(n) = 10^{-3} \cdot 3n^2 \leq 10^{-2}n^2 = g(n)$$

•  $g(n) \le c' f(n)$  gilt z. B. für c' = 1 und  $n_0 = 0$ :

$$\forall n \geq n_0 : g(n) = 10^{-2} n^2 \leq 3n^2 = c' f(n)$$

Das lässt sich leicht etwas allgemeiner rechnen. Dann sieht man:

## Rechenregel

Für alle  $f: \mathbb{N}_0 \to \mathbb{R}_0^+$  gilt:

$$\forall a, b \in \mathbb{R}_+ : af(n) \asymp bf(n)$$

# Beispiel (2)

- $f(n) = n^3 + 5n^2$  und  $g(n) = 3n^3 n$
- ▶ Behauptung  $f(n) \approx g(n)$ 
  - einerseits ist für  $n \ge 0$  offensichtlich

$$f(n) = n^3 + 5n^2$$

$$\leq n^3 + 5n^3$$

$$= 6n^3$$

$$= 9n^3 - 3n^3$$

$$\leq 9n^3 - 3n$$

$$= 3(3n^3 - n) = 3g(n)$$
also
$$\frac{1}{3}f(n) \leq g(n)$$

Andererseits ist

$$g(n) = 3n^3 - n \le 3n^3 \le 3(n^3 + 5n^2) = 3f(n)$$

# Beispiel (2)

- $f(n) = n^3 + 5n^2$  und  $g(n) = 3n^3 n$
- ▶ Behauptung  $f(n) \approx g(n)$ 
  - einerseits ist für  $n \ge 0$  offensichtlich

$$f(n) = n^3 + 5n^2$$

$$\leq n^3 + 5n^3$$

$$= 6n^3$$

$$= 9n^3 - 3n^3$$

$$\leq 9n^3 - 3n$$

$$= 3(3n^3 - n) = 3g(n)$$
also
$$\frac{1}{3}f(n) \leq g(n)$$

Andererseits ist

$$g(n) = 3n^3 - n \le 3n^3 \le 3(n^3 + 5n^2) = 3f(n)$$

## "Nichtbeispiele" für symp (1)

- ▶ betrachte  $f(n) = n^2$  und  $g(n) = n^3$
- ▶ Behauptung:  $f \not \prec g$
- ► Begründung:
  - ▶ insbesondere müsste sonst  $g(n) \le c' f(n)$  gelten (für . . . )
  - ▶ für  $f(n) \neq 0$  äquivalent zu  $g(n)/f(n) \leq c'$
  - ▶ Das müste also für ein  $c' \in \mathbb{R}_+$  ab einem  $n_0$  für alle n gelten
  - Aber g(n)/f(n) = n kann durch keine Konstante beschränkt werden.

# "Nichtbeispiele" für symp (1)

- ▶ betrachte  $f(n) = n^2$  und  $g(n) = n^3$
- ▶ Behauptung:  $f \not \prec g$
- ► Begründung:
  - ▶ insbesondere müsste sonst  $g(n) \le c' f(n)$  gelten (für . . . )
  - für  $f(n) \neq 0$  äquivalent zu  $g(n)/f(n) \leq c'$
  - ▶ Das müste also für ein  $c' \in \mathbb{R}_+$  ab einem  $n_0$  für alle n gelten
  - ▶ Aber g(n)/f(n) = n kann durch keine Konstante beschränkt werden.

# "Nichtbeispiele" für symp (1)

- ▶ betrachte  $f(n) = n^2$  und  $g(n) = n^3$
- ▶ Behauptung:  $f \not \prec g$
- ► Begründung:
  - ▶ insbesondere müsste sonst  $g(n) \le c' f(n)$  gelten (für . . . )
  - für  $f(n) \neq 0$  äquivalent zu  $g(n)/f(n) \leq c'$
  - ▶ Das müste also für ein  $c' \in \mathbb{R}_+$  ab einem  $n_0$  für alle n gelten.
  - Aber g(n)/f(n) = n kann durch keine Konstante beschränkt werden.

# "Nichtbeispiele" für $\asymp$ (1)

- ▶ betrachte  $f(n) = n^2$  und  $g(n) = n^3$
- ▶ Behauptung:  $f \not \prec g$
- Begründung:
  - ▶ insbesondere müsste sonst  $g(n) \le c' f(n)$  gelten (für . . . )
  - für  $f(n) \neq 0$  äquivalent zu  $g(n)/f(n) \leq c'$
  - ▶ Das müste also für ein  $c' \in \mathbb{R}_+$  ab einem  $n_0$  für alle n gelten.
  - ▶ Aber g(n)/f(n) = n kann durch keine Konstante beschränkt werden.

# "Nichtbeispiele" für $\approx$ (2)

- ▶ betrachte  $f(n) = n^2$  und  $g(n) = 2^n$
- ▶ Behauptung:  $f \not \prec g$
- ► Begründung:
  - für  $f \times g$  müsste insbesondere  $g(n)/f(n) \le c'$  gelten (für . . . )
  - Aber  $2^n/n^2$  kann durch keine Konstante beschränkt werden:
    - einfache Grenzwertbetrachtung, oder
    - **b** betrachte die  $n_i = 2^{i+2}$  und zeige durch Induktion:

$$\forall i \in \mathbb{N}_0 : 2^{n_i} \geq 4^i n_i^2$$

# $\ddot{\mathsf{A}}\mathsf{quivalenzrelation} symp$

- ► Zeichen ≍ erinnert an das Gleichheitszeichen.
- ▶ Das ist Absicht: Relation × hat wichtige Eigenschaften:

#### Lemma

Die Relation  $\asymp$  ist eine Äquivalenzrelation.

Zur Erinnerung: Eine Äquivalenzrelation ist per definitionem

- reflexiv,
- symmetrisch,
- transitiv.

- ► Reflexitvität:  $f \approx f$ denn für c = c' = 1 und  $n_0 = 0$  gilt: für  $n \ge n_0$  ist  $cf(n) \le f(n) \le c'f(n)$
- ▶ Symmetrie: Wenn  $f \bowtie g$ , dann auch  $g \bowtie f$ Wenn für Konstanten  $c, c' \in \mathbb{R}_+$ ,  $n_0 \in \mathbb{N}_0$  und alle  $n \ge n_0$

$$cf(n) \leq g(n) \leq c'f(n)$$
,

dann gilt für die gleichen  $n \ge n_0$  und die Konstanten d = 1/c und d' = 1/c'

$$d'g(n) \le f(n) \le dg(n)$$
.

- ► Reflexitvität:  $f \approx f$ denn für c = c' = 1 und  $n_0 = 0$  gilt: für  $n \ge n_0$  ist  $cf(n) \le f(n) \le c'f(n)$
- ▶ Symmetrie: Wenn  $f \asymp g$ , dann auch  $g \asymp f$ Wenn für Konstanten  $c, c' \in \mathbb{R}_+$ ,  $n_0 \in \mathbb{N}_0$  und alle  $n \ge n_0$

$$cf(n) \leq g(n) \leq c'f(n)$$
,

dann gilt für die gleichen  $n \ge n_0$  und die Konstanten d = 1/c und d' = 1/c':

$$d'g(n) \le f(n) \le dg(n)$$
.

- ► Reflexitvität:  $f \approx f$ denn für c = c' = 1 und  $n_0 = 0$  gilt: für  $n \ge n_0$  ist  $cf(n) \le f(n) \le c'f(n)$
- ▶ Symmetrie: Wenn  $f \asymp g$ , dann auch  $g \asymp f$ Wenn für Konstanten  $c, c' \in \mathbb{R}_+$ ,  $n_0 \in \mathbb{N}_0$  und alle  $n \ge n_0$

$$cf(n) \leq g(n) \leq c'f(n)$$
,

dann gilt für die gleichen  $n \ge n_0$  und die Konstanten d = 1/c und d' = 1/c':

$$d'g(n) \le f(n) \le dg(n)$$
.

- ► Reflexitvität:  $f \approx f$ denn für c = c' = 1 und  $n_0 = 0$  gilt: für  $n \ge n_0$  ist  $cf(n) \le f(n) \le c'f(n)$
- ▶ Symmetrie: Wenn  $f \asymp g$ , dann auch  $g \asymp f$ Wenn für Konstanten  $c, c' \in \mathbb{R}_+$ ,  $n_0 \in \mathbb{N}_0$  und alle  $n \ge n_0$

$$cf(n) \leq g(n) \leq c'f(n)$$
,

dann gilt für die gleichen  $n \ge n_0$  und die Konstanten d = 1/c und d' = 1/c':

$$d'g(n) \le f(n) \le dg(n) .$$

# Aquivalenzrelation $\approx$ : Beweis (2)

► Transitivität: wenn  $f \times g$  und  $g \times h$ , dann  $f \times h$ . gelte für Konstanten  $c, c' \in \mathbb{R}_+$  und alle  $n \geq n_0$ 

$$cf(n) \leq g(n) \leq c'f(n)$$

und für Konstanten  $d,d'\in\mathbb{R}_+$  und alle  $n\geq n_1$ 

$$dg(n) \leq h(n) \leq d'g(n)$$
.

Dann gilt für alle  $n \ge \max(n_0, n_1)$ 

$$dcf(n) \le dg(n) \le h(n) \le d'g(n) \le d'c'f(n)$$
,

wobei auch die Konstanten dc und d'c' wieder positiv sind.

#### Groß-Θ

- ▶  $\Theta(f)$ : Menge aller Funktionen, die zu einer gegebenen Funktion f(n) im Sinne von  $\asymp$  äquivalent sind
- Also:

$$\Theta(f(n)) = \{g(n) \mid f(n) \approx g(n)\} 
= \{g(n) \mid \exists c, c' \in \mathbb{R}_+ : \exists n_0 \in \mathbb{N}_0 : \forall n \ge n_0 : 
cf(n) \le g(n) \le c'f(n)\}$$

## einfache Rechenregel für Θ

## Rechenregel

Für alle  $f: \mathbb{N}_0 \to \mathbb{R}_0^+$  und alle Konstanten  $a, b \in \mathbb{R}_+$  gilt:

$$\Theta\left(af(n)\right) = \Theta\left(bf(n)\right) .$$

### Überblick

### Ressourcenverbrauch bei Berechnunger

#### Groß-O-Notation

Ignorieren konstanter Faktoren

Notation für obere und untere Schranken des Wachstums

Eine furchtbare Schreibweise

Rechnen im O-Kalkül

### Matrixmultiplikation

Rückblick auf die Schulmethode

Algorithmus von Strassen

### Asymptotisches Verhalten "implizit" definierter Funktionen

Laufzeit von Teile-und-Herrsche-Algorithmer Ineinander geschachtelte Schleifen

#### Obere und untere Schranken

- Manchmal kennt man eine Funktion nicht mal bis auf einen konstanten Faktor, sondern nur obere (oder/und untere) Schranken.
  - ► Erinnerung: Anzahl Schleifendurchläufe bei Insertionsort
- Definition:
- gelegentlich auch

$$g \leq f$$
 falls  $g \in O(f)$   
 $g \succeq f$  falls  $g \in \Omega(f)$ 

- Redeweise
  - ▶ g wächst asymptotisch höchstens so schnell wie f (falls  $g \leq f$ )
  - g wächst asymptotisch mindestens so schnell wie f (falls  $g \succeq f$ )

# Beispiel (1)

- ► Es sei  $g(n) = 10^{90} n^7$  und  $f(n) = 10^{-90} n^8$
- ▶ Behauptung:  $g(n) \in O(f(n))$
- Begründung:
  - wähle  $c = 10^{180}$  und  $n_0 = 0$
  - ▶ dann für alle  $n \ge 0$ :  $10^{90} n^7 \le c \cdot 10^{-90} n^8$ .
- ▶ Man sieht: In O (·) usw. können *große* Konstanten stecken.
- ▶ Deswegen: Ob z. B. Algorithmus mit Laufzeit in O (n<sup>8</sup>) in der Praxis wirklich tauglich ist, hängt durchaus von der Konstante c bei der oberen Schranke cn<sup>8</sup> ab.
  - $c = 10^{-90}$  dürfte okay sein,
  - $c = 10^{90}$  vermutlich nicht.

# Beispiel (1)

- ► Es sei  $g(n) = 10^{90} n^7$  und  $f(n) = 10^{-90} n^8$
- ▶ Behauptung:  $g(n) \in O(f(n))$
- Begründung:
  - wähle  $c = 10^{180}$  und  $n_0 = 0$
  - ▶ dann für alle  $n \ge 0$ :  $10^{90} n^7 \le c \cdot 10^{-90} n^8$ .
- ▶ Man sieht: In O (·) usw. können *große* Konstanten stecken.
- ▶ Deswegen: Ob z. B. Algorithmus mit Laufzeit in O (n<sup>8</sup>) in der Praxis wirklich tauglich ist, hängt durchaus von der Konstante c bei der oberen Schranke cn<sup>8</sup> ab.
  - $ightharpoonup c = 10^{-90}$  dürfte okay sein,
  - $c = 10^{90}$  vermutlich nicht.

# Beispiel (2)

- ▶ Was ist O (1)?
- ▶ Definition: alle Funktionen g(n), für die es  $c \in \mathbb{R}_+$  und  $n_0 \in \mathbb{N}_0$  gibt, so dass für alle  $n \ge n_0$  gilt:

$$g(n) \le c \cdot 1 = c$$

- alle Funktionen, die durch eine Konstante beschränkbar sind
  - Dazu gehören etwa alle konstanten Funktionen,
  - ▶ aber auch Funktionen wie 3 + sin(n)
     (So etwas habe ich aber noch nie eine Rolle spielen sehen.)

# Beispiel (3)

- ▶ vorne: Quotient  $n^2/n$  nicht für alle hinreichend großen n durch eine Konstante beschränkbar
- ▶ Also gilt *nicht*  $n^2 \leq n$ .
- ▶ Andererseits gilt  $n \leq n^2$ .
- ▶ Die Relation  $\leq$  ist also *nicht* symmetrisch.
- ▶ Allgemein für positive reelle Konstanten 0 < a < b:

$$n^{a} \preceq n^{b} \qquad \text{aber} \qquad n^{b} \not \preceq n^{a}$$
 also 
$$n^{a} \in \mathcal{O}\left(n^{b}\right) \qquad \text{aber} \qquad n^{b} \notin \mathcal{O}\left(n^{a}\right)$$
 also 
$$n^{b} \in \Omega\left(n^{a}\right) \qquad \text{aber} \qquad n^{a} \notin \Omega\left(n^{b}\right)$$

# Beispiel (4)

- ▶ vorne: Quotient 2<sup>n</sup>/n<sup>2</sup> nicht für alle hinreichend großen n durch eine Konstante beschränkbar
- ▶ Also gilt *nicht*  $2^n \leq n^2$ .
- ▶ Andererseits gilt  $n^2 \leq 2^n$ .
- ▶ Allgemein für reelle Konstanten a und b, beide echt größer 1:

also 
$$n^a \preceq b^n \qquad \text{aber} \qquad b^n \not \preceq n^a$$
 also 
$$n^a \in \mathrm{O}\left(b^n\right) \qquad \text{aber} \qquad b^n \notin \mathrm{O}\left(n^a\right)$$
 also 
$$b^n \in \Omega\left(n^a\right) \qquad \text{aber} \qquad n^a \notin \Omega\left(b^n\right)$$

## Einfache Beobachtungen

▶ in der Ungleichung  $g(n) \le cf(n)$  die Konstante auf die andere Seite bringen (hatten wir schon) liefert

### Rechenregel

Für alle Funktionen  $f: \mathbb{N}_0 \to \mathbb{R}_0^+$  und  $g: \mathbb{N}_0 \to \mathbb{R}_0^+$  gilt:

$$g(n) \in O(f(n)) \Longleftrightarrow f(n) \in \Omega(g(n)), \text{ also } g \leq f \Longleftrightarrow f \succeq g$$

▶ Man kann auch zeigen:

$$\Theta(f(n)) = O(f(n)) \cap \Omega(f(n))$$
 also 
$$g \approx f \Longleftrightarrow g \leq f \land g \succeq f$$

### Überblick

### Ressourcenverbrauch bei Berechnunger

#### Groß-O-Notation

Ignorieren konstanter Faktoren

Notation für obere und untere Schranken des Wachstums

Eine furchtbare Schreibweise

Rechnen im O-Kalkül

### Matrixmultiplikation

Rückblick auf die Schulmethode

Algorithmus von Strassen

### Asymptotisches Verhalten "implizit" definierter Funktionen

Laufzeit von Teile-und-Herrsche-Algorithmer

### Für die Lektüre leider unverzichtbar

- sehr unschöne Variante der O-Notation, aber weit verbreitet
- Man schreibt

$$g(n) = O(f(n))$$
 statt  $g(n) \in O(f(n))$ ,  $g(n) = O(f(n))$  statt  $g(n) \in O(f(n))$ ,  $g(n) = O(f(n))$  statt  $g(n) \in O(f(n))$ .

- Ausdrücke auf der linken Seite sind keine Gleichungen!
- Lassen Sie daher bitte immer große Vorsicht walten:
  - ▶ Es ist falsch, aus  $g(n) = O(f_1(n))$  und  $g(n) = O(f_2(n))$  zu folgern, dass  $O(f_1(n)) = O(f_2(n))$  ist.
  - ▶ Es ist falsch, aus  $g_1(n) = O(f(n))$  und  $g_2(n) = O(f(n))$  zu folgern, dass  $g_1(n) = g_2(n)$  ist.

### Für die Lektüre leider unverzichtbar

- sehr unschöne Variante der O-Notation, aber weit verbreitet
- Man schreibt

$$g(n) = O(f(n))$$
 statt  $g(n) \in O(f(n))$ ,  
 $g(n) = \Theta(f(n))$  statt  $g(n) \in \Theta(f(n))$ ,  
 $g(n) = \Omega(f(n))$  statt  $g(n) \in \Omega(f(n))$ .

- Ausdrücke auf der linken Seite sind keine Gleichungen!
- Lassen Sie daher bitte immer große Vorsicht walten:
  - ► Es ist falsch, aus  $g(n) = O(f_1(n))$  und  $g(n) = O(f_2(n))$  zu folgern, dass  $O(f_1(n)) = O(f_2(n))$  ist.
  - ▶ Es ist falsch, aus  $g_1(n) = O(f(n))$  und  $g_2(n) = O(f(n))$  zu folgern, dass  $g_1(n) = g_2(n)$  ist.

### Überblick

### Ressourcenverbrauch bei Berechnunger

#### Groß-O-Notation

Ignorieren konstanter Faktoren Notation für obere und untere Schranken des Wachstums Eine furchtbare Schreibweise

Rechnen im O-Kalkül

### Matrixmultiplikation

Rückblick auf die Schulmethode Algorithmus von Strassen

### Asymptotisches Verhalten "implizit" definierter Funktionen

Laufzeit von Teile-und-Herrsche-Algorithmen Ineinander geschachtelte Schleifen

## Eine nützliche Rechenregel

- ▶ Ist  $g_1 \leq f_1$  und  $g_2 \leq f_2$ , dann ist auch  $g_1 + g_2 \leq f_1 + f_2$ .
- ▶ Ist umgekehrt  $g \leq f_1 + f_2$ , dann kann man g in der Form  $g = g_1 + g_2$  schreiben mit  $g_1 \leq f_1$  und  $g_2 \leq f_2$ .

Das schreiben wir auch so:

#### Lemma

Für alle Funktionen  $f_1, f_2 : \mathbb{N}_0 \to \mathbb{R}_0^+$  gilt:

$$O(f_1) + O(f_2) = O(f_1 + f_2)$$

Das Pluszeichen auf der linken Seite bedarf der Erläuterung ...

Groß-O-Notation Rec

## Komplexoperationen

▶ Sind  $M_1$  und  $M_2$  Mengen von Elementen, die man addieren bzw. multiplizieren kann, dann sei

$$M_1 + M_2 = \{g_1 + g_2 \mid g_1 \in M_1 \land g_2 \in M_2\}$$
  
 $M_1 \cdot M_2 = \{g_1 \cdot g_2 \mid g_1 \in M_1 \land g_2 \in M_2\}$ 

Das ist nichts Neues: Definition des Produkts formaler Sprachen passt genau in dieses Schema.

## Komplexoperationen (2)

- ▶ Wenn eine der Mengen  $M_i$  einelementig ist, lässt man manchmal die Mengenklammern darum weg.
- Beispiele
  - ▶ mit Zahlenmengen

statt 
$$\{3\} \cdot \mathbb{N}_0 + \{1\}$$
 kürzer  $3\mathbb{N}_0 + 1$ 

▶ mit Funktionenmengen

statt 
$$\{n^3\} + O(n^2)$$
 kürzer  $n^3 + O(n^2)$ 

#### Beweis des Lemmas

beide Inklusionen getrennt beweisen:

und

wenn für alle 
$$n \ge n_{01}$$
 gilt:  $g_1(n) \le c_1 f_1(n)$  und wenn für alle  $n \ge n_{02}$  gilt:  $g_2(n) \le c_2 f_2(n)$ , dann gilt für  $n \ge n_0 = \max(n_{01}, n_{02})$  und  $c = \max(c_1, c_2)$ : 
$$g_1(n) + g_2(n) \le c_1 f_1(n) + c_2 f_2(n)$$
$$\le c f_1(n) + c f_2(n)$$
$$= c (f_1(n) + f_2(n))$$

": "schwieriger", weil man  $g_1$  und  $g_2$  finden muss. Definiere

$$g_1(n) = egin{cases} g(n) & ext{falls } g(n) \leq cf_1(n) \ cf_1(n) & ext{falls } g(n) > cf_1(n) \ g_2(n) = g(n) - g_1(n) \end{cases}$$

Der Rest ist einfache Rechnung.

## Weitere Regeln

### Rechenregel

Wenn  $g_1 \leq f_1$  ist, und wenn  $g_1 \approx g_2$  und  $f_1 \approx f_2$ , dann gilt auch  $g_2 \leq f_2$ .

## Rechenregel

Wenn  $g \leq f$  ist, also  $g \in O(f)$ , dann ist auch  $O(g) \subseteq O(f)$  und O(g + f) = O(f).

## Was ist wichtig

#### Das sollten Sie mitnehmen:

- ▶ Definitionen von O(f),  $\Theta(f)$ ,  $\Omega(f)$
- ▶ Definitionen von  $\leq$ ,  $\leq$ ,  $\succeq$

#### Das sollten Sie üben:

- ▶ Anschauung für O(f),  $\Theta(f)$ ,  $\Omega(f)$
- ▶ rechnen mit O(f),  $\Theta(f)$ ,  $\Omega(f)$

### Überblick

### Ressourcenverbrauch bei Berechnunger

#### Groß-O-Notation

Ignorieren konstanter Faktoren Notation für obere und untere Schranken des Wachstums Eine furchtbare Schreibweise Rechnen im O-Kalkül

### Matrixmultiplikation

Rückblick auf die Schulmethode Algorithmus von Strassen

### Asymptotisches Verhalten "implizit" definierter Funktionen

Laufzeit von Teile-und-Herrsche-Algorithmer Ineinander geschachtelte Schleifen

### Überblick

### Ressourcenverbrauch bei Berechnunger

#### Groß-O-Notation

Ignorieren konstanter Faktoren Notation für obere und untere Schranken des Wachstums Eine furchtbare Schreibweise Rechnen im O-Kalkül

## Matrixmultiplikation

Rückblick auf die Schulmethode

Algorithmus von Strassen

### Asymptotisches Verhalten "implizit" definierter Funktionen

Laufzeit von Teile-und-Herrsche-Algorithmer Ineinander geschachtelte Schleifen

## Multiplikation von $2 \times 2$ -Matrizen

- ► Anzahl Multiplikationen:  $N_{mult}(2) = 2^2 \cdot 2 = 8$
- Anzahl Additionen:  $N_{add}(2) = 2^2 \cdot (2-1) = 4$ .

## Multiplikation von $n \times n$ -Matrizen

- n sei gerade
- Verwendung von Blockmatrizen:

- ▶ alle Blöcke haben Größe  $n/2 \times n/2$
- 8 Multiplikationen von Blockmatrizen und
  - 4 Additionen von Blockmatrizen.
- Anzahl elementarer Operationen
  - $ightharpoonup N_{mult}(n) = 8 \cdot N_{mult}(n/2)$  und
  - $N_{add}(n) = 8 \cdot N_{add}(n/2) + 4 \cdot (n/2)^2 = 8 \cdot N_{add}(n/2) + n^2.$

# Multiplikation von $2^k \times 2^k$ -Matrizen

- ▶ Fälle  $n \neq 2^k$  kann man mit mehr Aufwand analog behandeln.
- ▶ aus  $N_{mult}(n) = 8 \cdot N_{mult}(n/2)$  folgt (Induktion)

$$N_{mult}(2^k) = 8 \cdot N_{mult}(2^{k-1}) = 8 \cdot 8 \cdot N_{mult}(2^{k-2}) = \cdots$$
  
=  $8^k \cdot N_{mult}(1)$   
=  $8^k = (2^3)^k = (2^k)^3 = n^3$ 

► Aus  $N_{add}(n) = 8 \cdot N_{add}(n/2) + n^2$  folgt

$$N_{add}(2^{k}) = 8 \cdot N_{add}(2^{k-1}) + 4^{k}$$

$$= 8 \cdot 8 \cdot N_{add}(2^{k-2}) + 8 \cdot 4^{k-1} + 4^{k} = \cdots$$

$$= 8 \cdot 8 \cdot N_{add}(2^{k-2}) + 2 \cdot 4^{k} + 4^{k} = \cdots$$

$$= 8^{k} N_{add}(2^{0}) + (2^{k-1} + \cdots + 1) \cdot 4^{k} =$$

$$= 2^{k} \cdot 4^{k} \cdot 0 + (2^{k} - 1) \cdot 4^{k} =$$

$$= 2^{k} \cdot 4^{k} - 4^{k} = n^{3} - n^{2}$$

### Nichts neues

- ▶ Das wussten wir doch schon:
  - $ightharpoonup N_{mult}(n) = n^3$
  - $N_{add}(n) = 2n^3 n^2$
- ▶ und?

### Überblick

### Ressourcenverbrauch bei Berechnunger

#### Groß-O-Notation

Ignorieren konstanter Faktoren Notation für obere und untere Schranken des Wachstums Eine furchtbare Schreibweise Rechnen im O-Kalkül

### Matrixmultiplikation

Rückblick auf die Schulmethode

Algorithmus von Strassen

### Asymptotisches Verhalten "implizit" definierter Funktionen

Laufzeit von Teile-und-Herrsche-Algorithmer Ineinander geschachtelte Schleifen

### Die Idee von Strassen

$$\begin{array}{c|cccc} & B_{11} & B_{12} \\ & B_{21} & B_{22} \\ \hline A_{11} & A_{12} & C_{11} & C_{12} \\ A_{21} & A_{22} & C_{21} & C_{22} \\ \end{array}$$

Die Einträge  $C_{ij}$  des Matrixproduktes ergeben sich auch wie folgt:

$$C_{11} = M_1 + M_4 - M_5 + M_7 \qquad C_{12} = M_3 + M_5$$

$$C_{21} = M_2 + M_4 \qquad C_{22} = M_1 - M_2 + M_3 + M_6$$
wobei  $M_1 = (A_{11} + A_{22})(B_{11} + B_{22}) \qquad M_2 = (A_{21} + A_{22})B_{11}$ 

$$M_3 = A_{11}(B_{12} - B_{22}) \qquad M_4 = A_{22}(B_{21} - B_{11})$$

$$M_5 = (A_{11} + A_{12})B_{22} \qquad M_6 = (A_{21} - A_{11})(B_{11} + B_{12})$$

$$M_7 = (A_{12} - A_{22})(B_{21} + B_{22})$$

# Die Idee von Strassen (2)

$$C_{11} = M_1 + M_4 - M_5 + M_7$$
  $C_{12} = M_3 + M_5$   $C_{21} = M_2 + M_4$   $C_{22} = M_1 - M_2 + M_3 + M_6$  wobei  $M_1 = (A_{11} + A_{22})(B_{11} + B_{22})$   $M_2 = (A_{21} + A_{22})B_{11}$   $M_3 = A_{11}(B_{12} - B_{22})$   $M_4 = A_{22}(B_{21} - B_{11})$   $M_5 = (A_{11} + A_{12})B_{22}$   $M_6 = (A_{21} - A_{11})(B_{11} + B_{12})$   $M_7 = (A_{12} - A_{22})(B_{21} + B_{22})$ 

- ▶ 18 Additionen statt 4
- 7 Multiplikationen statt 8

# Die Idee von Strassen (3)

- ▶ 18 Additionen statt 4
- 7 Multiplikationen statt 8
- ▶ ja und?

## Die Idee von Strassen (3)

- 18 Additionen statt 4
- ▶ 7 Multiplikationen statt 8
- ▶ ja und?
- ganze Block*matrizen*: Additionen sind *viel* "billiger" als Multiplikationen

# Aufwandsabschätzung für den Algorithmus von Strassen

- Anzahl elementarer Operationen:
  - $N_{mult}(n) = 7 \cdot N_{mult}(n/2)$
  - $N_{add}(n) = 7 \cdot N_{add}(n/2) + 18 \cdot (n/2)^2 = 7 \cdot N_{add}(n/2) + 4.5 \cdot n^2$
- Für den Fall  $n = 2^k$  ergibt sich:

$$N_{mult}(2^{k}) = 7 \cdot N_{mult}(2^{k-1}) = 7 \cdot 7 \cdot N_{mult}(2^{k-2}) = \cdots$$

$$= 7^{k} \cdot N_{mult}(1)$$

$$= 7^{k} = (2^{\log_{2} 7})^{k} = (2^{k})^{\log_{2} 7} \approx n^{2.807 \dots}$$

- ▶ Analog:  $N_{add}(n) \in \Theta(n^{\log_2 7})$ .
- Gesamtzahl elementarer Operationen ist also in

$$\Theta(n^{\log_2 7}) + \Theta(n^{\log_2 7}) = \Theta(n^{\log_2 7}) \approx \Theta(n^{2.807...})$$

das ist besser als  $n^3$ 

## Noch schneller?

- ▶ Ja: Algorithmus von Coppersmith und Winograd:  $O(n^{2.376...})$ 
  - ▶ der konstante Faktor ist *groß*
- unklar: Reichen  $O(n^2)$  Operationen?

## Teile und herrsche

- ▶ Man teilt die Probleminstanz in kleinere Teile auf
  - mehr oder weniger viele
- Man bearbeitet die Teile rekursiv nach dem gleichen Verfahren.
- Man benutzt die Teilergebnisse, um das Resultat für die ursprüngliche Eingabe zu berechnen.
- engl. divide and conquer

# Was ist wichtig

#### Das sollten Sie mitnehmen:

- bei algorithmischen Problemen kann man überraschende Dinge tun
- Teile und Herrsche
- Rekursionsformel f
  ür Absch
  ätzung von (z. B.) Laufzeiten

#### Das sollten Sie üben:

- ▶ in dieser Vorlesung: rechnen mit  $O(\cdot)$ ,  $\Theta(\cdot)$ ,  $\Omega(\cdot)$ 
  - ▶ spätestens in kommenden Semestern: rekursive Algorithmen

# Überblick

# Ressourcenverbrauch bei Berechnunger

#### Groß-O-Notation

Ignorieren konstanter Faktoren Notation für obere und untere Schranken des Wachstums Eine furchtbare Schreibweise Rechnen im O-Kalkül

# Matrixmultiplikation

Rückblick auf die Schulmethode Algorithmus von Strassen

# Asymptotisches Verhalten "implizit" definierter Funktionen Laufzeit von Teile-und-Herrsche-Algorithmen

Ineinander geschachtelte Schleifen

## Überblick

## Ressourcenverbrauch bei Berechnunger

#### Groß-O-Notation

Ignorieren konstanter Faktoren Notation für obere und untere Schranken des Wachstums Eine furchtbare Schreibweise Rechnen im O-Kalkül

# Matrixmultiplikation

Rückblick auf die Schulmethode Algorithmus von Strassen

# Asymptotisches Verhalten "implizit" definierter Funktionen Laufzeit von Teile-und-Herrsche-Algorithmen

Ineinander geschachtelte Schleifen

- ▶ in manchen Fällen:
  - ▶ Problem der Größe n wird in konstante Anzahl a von Teilprobleme gleicher Größe n/b zerhackt
  - ▶ sinnvollerweise  $a \ge 1$  und b > 1
  - ightharpoonup Zerhacken vorher und Zusammensetzen hinterher kosten f(n).
- ► Abschätzung (z. B.) der Laufzeit *T*(*n*) liefert Rekursionsformel, die "grob gesagt" die Form hat

$$T(n) = aT\left(\frac{n}{b}\right) + f(n)$$

- genau genommen:
  - ightharpoonup |n/b| oder [n/b]
  - ▶ oder gar  $\lfloor n/b + c \rfloor$  oder  $\lceil n/b + c \rceil$
  - Mitteilung: Das ändert nichts.
- ▶ Gesucht: explizite Formel für T(n).

- ▶ in manchen Fällen:
  - ightharpoonup Problem der Größe n wird in konstante Anzahl a von Teilprobleme gleicher Größe n/b zerhackt
  - ▶ sinnvollerweise  $a \ge 1$  und b > 1
  - $\triangleright$  Zerhacken vorher und Zusammensetzen hinterher kosten f(n).
- Abschätzung (z. B.) der Laufzeit T(n) liefert
   Rekursionsformel, die "grob gesagt" die Form hat

$$T(n) = aT\left(\frac{n}{b}\right) + f(n)$$

- genau genommen:
  - ightharpoonup |n/b| oder [n/b]
  - ▶ oder gar  $\lfloor n/b + c \rfloor$  oder  $\lceil n/b + c \rceil$
  - Mitteilung: Das ändert nichts.
- ▶ Gesucht: explizite Formel für T(n).

- ▶ in manchen Fällen:
  - ightharpoonup Problem der Größe n wird in konstante Anzahl a von Teilprobleme gleicher Größe n/b zerhackt
  - ▶ sinnvollerweise  $a \ge 1$  und b > 1
  - $\triangleright$  Zerhacken vorher und Zusammensetzen hinterher kosten f(n).
- ▶ Abschätzung (z. B.) der Laufzeit T(n) liefert Rekursionsformel, die "grob gesagt" die Form hat

$$T(n) = aT\left(\frac{n}{b}\right) + f(n)$$

- genau genommen:
  - ▶  $\lfloor n/b \rfloor$  oder  $\lceil n/b \rceil$
  - oder gar  $\lfloor n/b + c \rfloor$  oder  $\lceil n/b + c \rceil$
  - Mitteilung: Das ändert nichts.
- ▶ Gesucht: explizite Formel für T(n).

- ▶ in manchen Fällen:
  - ▶ Problem der Größe *n* wird in konstante Anzahl *a* von Teilprobleme gleicher Größe *n/b* zerhackt
  - ▶ sinnvollerweise  $a \ge 1$  und b > 1
  - ightharpoonup Zerhacken vorher und Zusammensetzen hinterher kosten f(n).
- ► Abschätzung (z. B.) der Laufzeit *T*(*n*) liefert Rekursionsformel, die "grob gesagt" die Form hat

$$T(n) = aT\left(\frac{n}{b}\right) + f(n)$$

- genau genommen:
  - ▶  $\lfloor n/b \rfloor$  oder  $\lceil n/b \rceil$
  - oder gar  $\lfloor n/b + c \rfloor$  oder  $\lceil n/b + c \rceil$
  - Mitteilung: Das ändert nichts.
- ▶ Gesucht: explizite Formel für T(n).

#### Mastertheorem

Drei Kochrezepte, in denen f(n) und  $\log_b a$  eine Rolle spielen:

- Fall 1: Wenn  $f(n) \in O(n^{(\log_b a) \varepsilon})$  für ein  $\varepsilon > 0$  ist, dann ist  $T(n) \in \Theta(n^{\log_b a})$ .
- Fall 2: Wenn  $f(n) \in \Theta\left(n^{\log_b a}\right)$  ist, dann ist  $T(n) \in \Theta\left(n^{\log_b a} \log n\right)$ .
- Fall 3: Wenn  $f(n) \in \Omega\left(n^{(\log_b a)+\varepsilon}\right)$  für ein  $\varepsilon > 0$  ist, und wenn es eine Konstante d gibt mit 0 < d < 1, so dass für alle hinreichend großen n gilt  $af(n/b) \le df(n)$ , dann ist  $T(n) \in \Theta\left(f(n)\right)$ .

Achtung: Diese Fallunterscheidung ist nicht vollständig!

# Beispiel Matrixmultiplikation

- ▶ "Problemgröße" n: die Zeilen- bzw. Spaltenzahl
- Schulmethode
  - ▶ a = 8 Multiplikationen
  - ▶ von Matrizen der Größe n/2: also b=2
  - $\log_b a = \log_2 8 = 3$
  - ▶ zusätzlicher Aufwand: 4 kleine Matrixadditionen, also  $f(n) = 4 \cdot n^2/4 = n^2$
  - $f(n) \in O(n^{3-\varepsilon})$  (z. B. für  $\varepsilon = 1$ )
  - ▶ Mastertheorem, Fall 1:  $T(n) \in \Theta(n^3)$
- Algorithmus von Strassen
  - ► *a* = 7 Multiplikationen
  - ▶ von Matrizen der Größe n/2: also b=2

  - ▶ zusätzlicher Aufwand: 18 kleine Matrixadditionen, also  $f(n) = 18 \cdot n^2/4 \in \Theta(n^2)$
  - $f(n) \in O(n^{\log_b a \varepsilon}) = O(n^{\log_2 7 \varepsilon})$  (z. B. für  $\varepsilon = 0.1$ )
  - ▶ Mastertheorem, Fall 1:  $T(n) \in \Theta(n^{\log_2 7}) = \Theta(n^{2.807...})$

# Beispiel Matrixmultiplikation

- ▶ "Problemgröße" n: die Zeilen- bzw. Spaltenzahl
- Schulmethode
  - ▶ a = 8 Multiplikationen
  - ▶ von Matrizen der Größe n/2: also b=2
  - $\log_b a = \log_2 8 = 3$
  - ▶ zusätzlicher Aufwand: 4 kleine Matrixadditionen, also  $f(n) = 4 \cdot n^2/4 = n^2$
  - $f(n) \in O(n^{3-\varepsilon})$  (z. B. für  $\varepsilon = 1$ )
  - ▶ Mastertheorem, Fall 1:  $T(n) \in \Theta(n^3)$
- Algorithmus von Strassen
  - ▶ a = 7 Multiplikationen
  - ▶ von Matrizen der Größe n/2: also b=2

  - ▶ zusätzlicher Aufwand: 18 kleine Matrixadditionen, also  $f(n) = 18 \cdot n^2/4 \in \Theta(n^2)$
  - $f(n) \in O(n^{\log_b a \varepsilon}) = O(n^{\log_2 7 \varepsilon})$  (z. B. für  $\varepsilon = 0.1$ )
  - ▶ Mastertheorem, Fall 1:  $T(n) \in \Theta(n^{\log_2 7}) = \Theta(n^{2.807...})$

# Überblick

# Ressourcenverbrauch bei Berechnunger

#### Groß-O-Notation

Ignorieren konstanter Faktoren Notation für obere und untere Schranken des Wachstums Eine furchtbare Schreibweise Rechnen im O-Kalkül

# Matrixmultiplikation

Rückblick auf die Schulmethode Algorithmus von Strassen

# Asymptotisches Verhalten "implizit" definierter Funktionen

Laufzeit von Teile-und-Herrsche-Algorithmer

Ineinander geschachtelte Schleifen

# Weitere Anwendung des Mastertheorems

```
x \leftarrow n; \langle Eingabewert \ n \in \mathbb{N}_0 \rangle

i \leftarrow 0;

while x \geq 2 do

i + +;

x \leftarrow x div 2;

od

\langle Ausgabewert \ i \rangle
```

# Weitere Anwendung des Mastertheorems

```
x \leftarrow n; \langle Eingabewert \ n \in \mathbb{N}_0 \rangle

i \leftarrow 0;

while x \geq 2 do

i + +;

x \leftarrow x div 2;

od

\langle Ausgabewert \ i \rangle
```

- ▶ Welchen Wert hat am Ende *i*?
- ▶ Wieviele Schleifendurchläufe D(n) werden insgesamt gemacht?

# Weitere Anwendung des Mastertheorems

```
x \leftarrow n; \langle Eingabewert \ n \in \mathbb{N}_0 \rangle

i \leftarrow 0;

while x \geq 2 do

i + +;

x \leftarrow x div 2;

od

\langle Ausgabewert \ i \rangle
```

- wie man sieht:  $D(n) = \begin{cases} 0 & \text{falls } n \leq 1 \\ 1 + D(n/2) & \text{sonst} \end{cases}$
- Mastertheorem:
  - a = 1, b = 2, f(n) = 1
  - ▶  $\log_h a = 0$ , also Fall 2:  $f(n) \in \Theta(n^0)$
  - ▶ also  $D(n) \in \Theta(\log n)$

# Hier ist das Mastertheorem nicht anwendbar

$$x \leftarrow n$$
;  $\langle Eingabewert \ n \in \mathbb{N}_0 \rangle$   
 $i \leftarrow 0$ ;  
**while**  $x \geq 2$  **do**  
 $i + +$ ;  
 $x \leftarrow x - 2$ ;  
**od**  
 $\langle Ausgabewert \ i \rangle$ 

► Anzahl Schleifendurchläufe

$$D(n) = \begin{cases} 0 & \text{falls } n \le 1\\ 1 + D(n-2) & \text{sonst} \end{cases}$$

Kochrezept nicht anwendbar

# Hier ist das Mastertheorem nicht anwendbar

$$x \leftarrow n$$
;  $\langle Eingabewert \ n \in \mathbb{N}_0 \rangle$   
 $i \leftarrow 0$ ;  
**while**  $x \geq 2$  **do**  
 $i + +$ ;  
 $x \leftarrow x - 2$ ;  
**od**  
 $\langle Ausgabewert \ i \rangle$ 

Anzahl Schleifendurchläufe

$$D(n) = egin{cases} 0 & \text{falls } n \leq 1 \\ 1 + D(n-2) & \text{sonst} \end{cases}$$

Kochrezept nicht anwendbar

# Einfache for-Schleifen

$$D \leftarrow 0;$$
  
for  $i \leftarrow 0$  to  $n-1$  do  
 $S[i] \leftarrow V_1[i] + V_2[i]$   
 $D++;$   
od

Anzahl Schleifendurchläufe offensichtlich: D(n) = n

# Einfache for-Schleifen

$$D \leftarrow 0;$$
 for  $i \leftarrow 0$  to  $n-1$  do  $S[i] \leftarrow V_1[i] + V_2[i]$   $D++;$  od

Anzahl Schleifendurchläufe offensichtlich: D(n) = n

```
\begin{array}{lll} D \leftarrow 0; \\ \textbf{for} & i \leftarrow 0 & \textbf{to} & n-1 & \textbf{do} \\ & E \leftarrow 0; \\ \textbf{for} & j \leftarrow 0 & \textbf{to} & n-1 & \textbf{do} \\ & & C[i,j] \leftarrow A[i,j] + B[i,j] \\ & & E++; \\ \textbf{od} & & D \leftarrow D+E; \\ \textbf{od} & & & & & & & & & & & \end{array}
```

- Anzahl Durchläufe
  - ▶ innerer Schleifenrumpf: E(i, n) = n
  - ▶ insgesamt  $D(n) = \sum_{i=0}^{n-1} E(i, n) = \sum_{i=0}^{n-1} n = n^2$

$$\begin{array}{lll} D \leftarrow 0; \\ \textbf{for} & i \leftarrow 0 & \textbf{to} & n-1 & \textbf{do} \\ & E \leftarrow 0; \\ \textbf{for} & j \leftarrow 0 & \textbf{to} & n-1 & \textbf{do} \\ & & C[i,j] \leftarrow A[i,j] + B[i,j] \\ & & E++; \\ \textbf{od} & & D \leftarrow D+E; \\ \textbf{od} & & & & & & & & & & & \end{array}$$

- Anzahl Durchläufe
  - innerer Schleifenrumpf: E(i, n) = n
  - insgesamt  $D(n) = \sum_{i=0}^{n-1} E(i, n) = \sum_{i=0}^{n-1} n = n^2$

```
\begin{array}{lll} D \leftarrow 0; \\ \textbf{for} & i \leftarrow 0 & \textbf{to} & n-1 & \textbf{do} \\ E \leftarrow 0; \\ \textbf{for} & j \leftarrow 0 & \textbf{to} & i & \textbf{do} \\ & C[i,j] \leftarrow A[i,j] + B[i,j] \\ & E++; \\ \textbf{od} \\ & D \leftarrow D+E; \\ \textbf{od} \end{array}
```

- Anzahl Durchläufe
  - ▶ innerer Schleifenrumpf: E(i, n) = i + 1
  - insgesamt

$$D(n) = \sum_{i=0}^{n-1} E(i, n) = \sum_{i=0}^{n-1} i + 1 = \frac{n(n+1)}{2} \in \Theta(n^2)$$

$$\begin{array}{lll} D \leftarrow 0; \\ \textbf{for} & i \leftarrow 0 & \textbf{to} & n-1 & \textbf{do} \\ & E \leftarrow 0; \\ & \textbf{for} & j \leftarrow 0 & \textbf{to} & i & \textbf{do} \\ & & C[i,j] \leftarrow A[i,j] + B[i,j] \\ & E + +; \\ & \textbf{od} \\ & D \leftarrow D + E; \\ \textbf{od} \end{array}$$

- Anzahl Durchläufe
  - innerer Schleifenrumpf: E(i, n) = i + 1
  - insgesamt

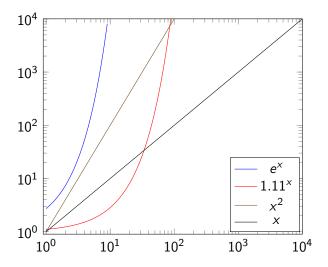
$$D(n) = \sum_{i=0}^{n-1} E(i, n) = \sum_{i=0}^{n-1} i + 1 = \frac{n(n+1)}{2} \in \Theta(n^2)$$

## Rechenzeiten

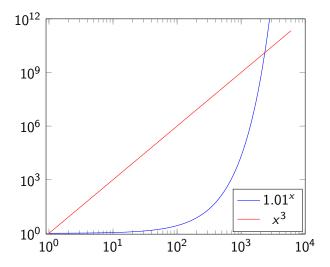
"Wie großen Einfluss" hat die Rechenzeitschranke?

T(n)	n					
	10	$10^{2}$	$10^{3}$	$10^{4}$	$10^{5}$	$10^{6}$
$\log_2(n)$	$3.32\mathrm{ns}$	$6.64\mathrm{ns}$	$9.97\mathrm{ns}$	$13.29\mathrm{ns}$	$16.61\mathrm{ns}$	$19.93\mathrm{ns}$
$\sqrt{n}$	$3.16\mathrm{ns}$	$10.00\mathrm{ns}$	$31.62\mathrm{ns}$	$100.00\mathrm{ns}$	$316.23\mathrm{ns}$	$1.00\mathrm{\mu s}$
n	$10.00\mathrm{ns}$	$100.00\mathrm{ns}$	$1.00\mathrm{\mu s}$	$10.00\mathrm{\mu s}$	$100.00\mu s$	$1.00\mathrm{ms}$
$n \cdot \log_2(n)$	$33.22\mathrm{ns}$	$664.39\mathrm{ns}$	$9.97\mathrm{\mu s}$	$132.88\mu s$	$1.66\mathrm{ms}$	$19.93\mathrm{ms}$
$n^2$ $n^3$	$100.00\mathrm{ns}$	$10.00\mathrm{\mu s}$	$1.00\mathrm{ms}$	$100.00\mathrm{ms}$	$10.00\mathrm{s}$	$0.27\mathrm{h}$
n <sup>3</sup>	$1.00\mathrm{\mu s}$	$1.00\mathrm{ms}$	$1.00\mathrm{s}$	$0.27\mathrm{h}$	$11.57\mathrm{d}$	$31.71\mathrm{a}$
$1.01^{n}$	$1.10\mathrm{ns}$	$2.70\mathrm{ns}$	$20.96\mu s$			
$1.1^{n}$	$2.59\mathrm{ns}$	$13.78\mathrm{\mu s}$				
2 <sup>n</sup>	$1.02\mathrm{\mu s}$					
n <sup>n</sup>	$10\mathrm{s}$					

# Rechenzeiten



# Rechenzeiten (2)



# Was ist wichtig

#### Das sollten Sie mitnehmen:

- Mastertheorem: Kochrezepte zum Nachschlagen des asymptotischen Wachstums nach einem einfachen Rezept rekursiv definierter Funktionen
- ▶ ineinandergeschachtelte Schleifen

#### Das sollten Sie üben:

- Mastertheorem anwenden
- Schleifen "auseinander nehmen"

# Zusammenfassung

- Komplexitätsmaße
  - Laufzeitbedarf
  - Speicherplatzbedarf
- Abschätzung asymptotischen Wachstums bis auf konstante Faktoren
  - ▶ nach oben mit O (·)
  - ▶ nach oben und unten mit  $\Theta(\cdot)$
  - ▶ nach unten mit Ω(·)
- algorithmisches Prinzip
  - ► Teile und Herrsche (divide and conquer)
  - am Beispiel Matrixmultiplikation
- Mastertheorem