

# Computerorientierte Mathematik I

## 10. Vorlesung

Carsten Gräser

Freie Universität Berlin

20.12.2019

## Stabilitätsabschätzungen und Effizienz

### Auswertungsbäume zur systematischen Stabilitätsabschätzung

- ▶ Gesamtfehlerabschätzung

### Summationsalgorithmen

- ▶ Rekursive Summation, Auswertungsbäume, Stabilitätsanalyse
- ▶ Hierarchische Summation

### Komplexität und Aufwand

- ▶ Aufwand: Anzahl dominanter Operationen
- ▶ Landau-Symbol:  $O(n)$ , Beispiel
- ▶ Definition: Aufwand eines Algorithmus, Komplexität eines Problems
- ▶ Beispiel: Summationsalgorithmen (Aufwand, Komplexität)

## Gegeben:

- ▶ Problem:  $(P)$
- ▶ Menge aller Algorithmen zur Lösung von  $(P)$ :  $\mathcal{A}(P)$
- ▶ Eingabedaten der Länge  $n$
- ▶ Referenzoperationen (problemspezifisch)

## Definition (2.4)

Der **Aufwand**  $T_A(n)$  eines Algorithmus  $A \in \mathcal{A}(P)$  ist das

Maximum der benötigten Anzahl von Referenzoperationen  
über alle zulässigen Eingabedaten der Länge  $n$ .

## Definition (2.5)

Die **Komplexität**  $\mathcal{K}_P(n)$  von  $(P)$  ist

$$\mathcal{K}_P(n) = \inf_{A \in \mathcal{A}(P)} T_A(n).$$

Gegeben:

- ▶ Problem:  $(P)$
- ▶ Algorithmus  $A \in \mathcal{A}(P)$  zur Lösung von  $(P)$

Ein Algorithmus  $A$  ist effizient, wenn

- ▶ Theoretische Informatik:  $T_A(n) = O(n^p)$
- ▶ Numerische Mathematik:  $T_A(n) = O(\mathcal{K}_P(n))$

## Definition

Landau-Symbol  $O(\cdot)$  für  $f(n), g(n) \rightarrow \infty$  für  $n \rightarrow \infty$

$$f(n) \in O(g(n)) \quad \text{für } n \rightarrow \infty \quad \Leftrightarrow \quad \limsup_{n \rightarrow \infty} \frac{f(n)}{g(n)} < \infty.$$

Beispiel:  $18n^3 + 3n^2 + \sin(e^n) \in O(n^3)$

Gegeben:

Liste von Werten  $z_1, \dots, z_n \in \mathbb{R}$  **Gesucht:**

Eine Permutation (Umordnung)  $\pi$  mit:  $z_{\pi(1)} \leq z_{\pi(2)} \leq \dots \leq z_{\pi(n)}$

**Algorithmus:** TumbSort

- ▶ Alle Umordnungen durchprobieren
- ▶ Aufwandsmaß: Vergleich zweier Werte
- ▶ Aufwand von TumbSort:  $O(n^n)$

## Algorithmus: BubbleSort

- ▶ Sukzessive Maximierung
- ▶ Aufwandsmaß: Vergleich zweier Werte

## Algorithmus: BubbleSort

- ▶ Sukzessive Maximierung
- ▶ Aufwandsmaß: Vergleich zweier Werte
- ▶ Pro Durchgang
  - ▶ Gehe vom Anfang der Liste bis zum Ende
  - ▶ Wenn  $z_{i-1} > z_i$ , tausche  $z_{i-1}$  und  $z_i$
  - ▶ Nach dem Durchgang ist das größte Element am Ende

## Algorithmus: BubbleSort

- ▶ Sukzessive Maximierung
- ▶ Aufwandsmaß: Vergleich zweier Werte
- ▶ Pro Durchgang
  - ▶ Gehe vom Anfang der Liste bis zum Ende
  - ▶ Wenn  $z_{i-1} > z_i$ , tausche  $z_{i-1}$  und  $z_i$
  - ▶ Nach dem Durchgang ist das größte Element am Ende
- ▶ Nach  $n$  Durchgängen ist die Liste sortiert



## Algorithmus: BubbleSort

- ▶ Sukzessive Maximierung
- ▶ Aufwandsmaß: Vergleich zweier Werte
- ▶ Pro Durchgang
  - ▶ Gehe vom Anfang der Liste bis zum Ende
  - ▶ Wenn  $z_{i-1} > z_i$ , tausche  $z_{i-1}$  und  $z_i$
  - ▶ Nach dem Durchgang ist das größte Element am Ende
- ▶ Nach  $n$  Durchgängen ist die Liste sortiert
- ▶ Vereinfachung: Höre in  $k$ -ten Durchgang beim  $i = n - k$  auf

## Algorithmus: BubbleSort

- ▶ Sukzessive Maximierung
- ▶ Aufwandsmaß: Vergleich zweier Werte
- ▶ Pro Durchgang
  - ▶ Gehe vom Anfang der Liste bis zum Ende
  - ▶ Wenn  $z_{i-1} > z_i$ , tausche  $z_{i-1}$  und  $z_i$
  - ▶ Nach dem Durchgang ist das größte Element am Ende
- ▶ Nach  $n$  Durchgängen ist die Liste sortiert
- ▶ Vereinfachung: Höre in  $k$ -ten Durchgang beim  $i = n - k$  auf

Beispiel: (Tafel)

## Algorithmus: BubbleSort

- ▶ Sukzessive Maximierung
- ▶ Aufwandsmaß: Vergleich zweier Werte
- ▶ Pro Durchgang
  - ▶ Gehe vom Anfang der Liste bis zum Ende
  - ▶ Wenn  $z_{i-1} > z_i$ , tausche  $z_{i-1}$  und  $z_i$
  - ▶ Nach dem Durchgang ist das größte Element am Ende
- ▶ Nach  $n$  Durchgängen ist die Liste sortiert
- ▶ Vereinfachung: Höre in  $k$ -ten Durchgang beim  $i = n - k$  auf

## Beispiel: (Tafel)

## Aufwand von BubbleSort

$$(n-1) + (n-2) + \dots + 1 = \sum_{k=1}^{n-1} k = \frac{n(n-1)}{2} = O(n^2) \ll O(n^n)$$

## Lemma (2.7)

Gegeben seien zwei sortierte Mengen

$$S_x = \{x_1 \leq x_2 \leq \dots \leq x_n\}, \quad S_y = \{y_1 \leq y_2 \leq \dots \leq y_m\}.$$

Dann läßt sich die Menge  $S = S_x \cup S_y$  mit  $n + m$  Vergleichen sortieren.

Beweis:

- ▶ Reißverschluss-System
- ▶ Wähle sukzessive das kleinste Element aus  $S_x \cup S_y$
- ▶ Füge kleinstes Element in neue Liste ein, entferne es aus  $S_x$  bzw.  $S_y$ .
- ▶ Beispiel
- ▶ Worst-case:  $n + m$  Vergleiche

## Algorithmus: MergeSort

- ▶ Teile die Liste in zwei gleichgroße Teile
- ▶ Sortiere beide Teile mit MergeSort
- ▶ Füge die sortierten Teile zusammen
- ▶ Beispiel (Tafel)

## Algorithmus: MergeSort

- ▶ Teile die Liste in zwei gleichgroße Teile
- ▶ Sortiere beide Teile mit MergeSort
- ▶ Füge die sortierten Teile zusammen
- ▶ Beispiel (Tafel)

## Satz

*Der Aufwand von MergeSort ist  $O(n \cdot \log(n))$ .*

Beweis:

## Algorithmus: MergeSort

- ▶ Teile die Liste in zwei gleichgroße Teile
- ▶ Sortiere beide Teile mit MergeSort
- ▶ Füge die sortierten Teile zusammen
- ▶ Beispiel (Tafel)

## Satz

*Der Aufwand von MergeSort ist  $O(n \cdot \log(n))$ .*

## Beweis:

- ▶ Annahme:  $n = 2^J$  (ggf. vergrößere  $n$ )

## Algorithmus: MergeSort

- ▶ Teile die Liste in zwei gleichgroße Teile
- ▶ Sortiere beide Teile mit MergeSort
- ▶ Füge die sortierten Teile zusammen
- ▶ Beispiel (Tafel)

## Satz

*Der Aufwand von MergeSort ist  $O(n \cdot \log(n))$ .*

## Beweis:

- ▶ Annahme:  $n = 2^J$  (ggf. vergrößere  $n$ )
- ▶ Wir zeigen:  $T(n) \leq n \log_2(n)$



## Algorithmus: MergeSort

- ▶ Teile die Liste in zwei gleichgroße Teile
- ▶ Sortiere beide Teile mit MergeSort
- ▶ Füge die sortierten Teile zusammen
- ▶ Beispiel (Tafel)

## Satz

*Der Aufwand von MergeSort ist  $O(n \cdot \log(n))$ .*

## Beweis:

- ▶ Annahme:  $n = 2^J$  (ggf. vergrößere  $n$ )
- ▶ Wir zeigen:  $T(n) \leq n \log_2(n)$
- ▶ Induktionsannahme:  $T(\frac{n}{2}) \leq \frac{n}{2} \log_2(\frac{n}{2})$

## Algorithmus: MergeSort

- ▶ Teile die Liste in zwei gleichgroße Teile
- ▶ Sortiere beide Teile mit MergeSort
- ▶ Füge die sortierten Teile zusammen
- ▶ Beispiel (Tafel)

## Satz

*Der Aufwand von MergeSort ist  $O(n \cdot \log(n))$ .*

## Beweis:

- ▶ Annahme:  $n = 2^J$  (ggf. vergrößere  $n$ )
- ▶ Wir zeigen:  $T(n) \leq n \log_2(n)$
- ▶ Induktionsannahme:  $T(\frac{n}{2}) \leq \frac{n}{2} \log_2(\frac{n}{2})$
- ▶ Aufwand (sortiere und vereinige Teillisten):

$$\begin{aligned} T(n) &= T(n/2) + T(n/2) + n \leq n \log_2\left(\frac{n}{2}\right) + n \\ &= n \log_2(n) - n \log_2(2) + n = n \log_2(n). \end{aligned}$$

## Algorithmus: MergeSort

- ▶ Teile die Liste in zwei gleichgroße Teile
- ▶ Sortiere beide Teile mit MergeSort
- ▶ Füge die sortierten Teile zusammen
- ▶ Beispiel (Tafel)

## Satz

*Der Aufwand von MergeSort ist  $O(n \cdot \log(n))$ .*

## Beweis:

- ▶ Annahme:  $n = 2^J$  (ggf. vergrößere  $n$ )
- ▶ Wir zeigen:  $T(n) \leq n \log_2(n)$
- ▶ Induktionsannahme:  $T(\frac{n}{2}) \leq \frac{n}{2} \log_2(\frac{n}{2})$
- ▶ Aufwand (sortiere und vereinige Teillisten):

$$\begin{aligned} T(n) &= T(n/2) + T(n/2) + n \leq n \log_2\left(\frac{n}{2}\right) + n \\ &= n \log_2(n) - n \log_2(2) + n = n \log_2(n). \end{aligned}$$

Tatsächlich ist der Aufwand  $T(n) \in O(n \log(n))$  optimal.

## Definition (4.1, Größter gemeinsamer Teiler)

Eine Zahl  $d \in \mathbb{N}$ , die zwei Zahlen  $a, b \in \mathbb{N}$  teilt, ( $d|a$  und  $d|b$ ) heißt **gemeinsamer Teiler** von  $a$  und  $b$ .

Die größte positive Zahl  $d \in \mathbb{N}$ , die gemeinsamer Teiler von  $a$  und  $b$  ist heißt **größter gemeinsamer Teiler** von  $a$  und  $b$  oder kurz

$$ggT(a, b) = \max\{d \in \mathbb{N} \mid d|a \text{ und } d|b\}.$$

**Problem:**

Berechne  $ggT(a, b)$  für Eingabedaten  $a \geq b \in \mathbb{N} \setminus \{0\}$ .

Eingabe:  $a, b \in \mathbb{N}$  mit  $a \geq b > 0$

Ausgabe:  $ggT(a, b)$ .

Algorithmus: TumbGGT

- ▶ Setze  $ggT := 1$
- ▶ Für  $i = 2, \dots, b$ 
  - ▶ Wenn  $i|a$  und  $i|b$ , dann
    - ▶ Setze  $ggT := i$
- ▶ return  $ggT$

Aufwandsmaß: Anzahl der Divisionen mit Rest

Aufwand:  $2(b - 1)$

# Geschickteres Ausprobieren: TumbGGT++

---

**Eingabe:**  $a, b \in \mathbb{N}$  mit  $a \geq b > 0$

**Ausgabe:**  $ggT(a, b)$ .

**Algorithmus:** TumbGGT++

- ▶ Für  $i = b, \dots, 2$ 
  - ▶ Wenn  $i|a$  und  $i|b$ , dann
    - ▶ return  $i$
- ▶ return 1

**Aufwandsmaß:** Anzahl der Divisionen mit Rest

**Aufwand:**  $2(b - 1)$

## Definition (4.6, Kongruenz)

Der bei Division von  $a$  durch  $b$  bleibende Rest heißt

$$a \bmod b = a - \lfloor a/b \rfloor b.$$

$m, n \in \mathbb{Z}$  heißen **kongruent modulo  $b$**  ( $m \equiv n$ ) falls  $m \bmod b = n \bmod b$ .

**Module-Funktion:**  $\text{mod}(a, b) = a \bmod b$

## Lemma (Rekursionsatz für den $ggT$ )

*Es gilt*

$$ggT(a, b) = ggT(b, a \bmod b) \quad \forall a, b \in \mathbb{N}, a \geq b$$

**Eingabe:**  $a, b \in \mathbb{N}$  mit  $a \geq b > 0$

**Ausgabe:**  $\text{ggT}(a, b)$ .

**Euklidischer Algorithmus:**

- ▶ Setze  $m = a$
- ▶ Setze  $n = b$
- ▶ Solange  $n > 0$ 
  - ▶ Rerechne  $r = m \text{ modulo } n$
  - ▶ Setze  $m = n$
  - ▶ Setze  $n = r$
- ▶ return  $m$

## Satz

*Der Euklidische Algorithmus terminiert nach höchstens  $b$  Schritten.*



## Definition (Fibonacci-Zahlen)

Die durch die Drei-Term-Rekursion

$$F_{n+1} = F_n + F_{n-1}, \quad F_0 = 0, F_1 = 1$$

definierten Zahlen  $F_k, k = 0, 1, \dots$  heißen **Fibonacci-Zahlen**.

## Lemma (4.14)

*Es sei  $a > b$ . Terminiert der Euklidische Algorithmus nach genau  $k \geq 1$  Schritten, so gilt  $a \geq F_{k+1}$  und  $b \geq F_k$ .*

## Satz (4.15, Lamé, 1848)

*Es gelte  $a > b$  und  $b < F_{k+1}$  mit  $k \in \mathbb{N}$ . Dann terminiert der Euklidische Algorithmus nach höchstens  $k$  Schritten.*

**Bemerkung:** Für  $b = F_k, a = F_{k+1}$  braucht man  $k$  Schritte.

# Aufwandsschranken für den Euklidischen Algorithmus

---

Moivre-Binet Formel:  $F_k = (\phi^k - (1 - \phi)^k)/\sqrt{5}$ ,  $\phi = \frac{1+\sqrt{5}}{2}$

## Satz (4.16)

Für den Aufwand  $T_E(n)$  des Euklidischen Algorithmus bei Anwendung auf eine  $n$ -stellige Zahl  $b$  und  $a > b$  gilt

$$T_E(n) \leq 1 + \log(\phi)^{-1}n.$$

## Bemerkung

Das ist eine **exponentielle Verbesserung** gegenüber TumbGGT!

## Beispiel

$$n = \log(10000) \ll 10000$$