

# Informatik I: Einführung in die Programmierung

## 25. Laufzeitanalyse von Algorithmen

Albert-Ludwigs-Universität Freiburg



**UNI  
FREIBURG**

Bernhard Nebel

24.01.2017



# Motivation

## Motivation

Laufzeit von  
Algorithmen

$O$ -Notation

Bestimmung  
der asympto-  
tischen  
Laufzeit

Skalierbar-  
keit

Komplexi-  
tätstheorie

Quadrati-  
sche  
Falle

Zusammen-  
fassung



- Wir haben **Werkzeuge** kennen gelernt, mit den denen man Laufzeit-Flaschenhälse in Programmen identifizieren kann.
- Wir haben auch ein paar Ideen, wie man die Laufzeit verbessern kann.
- Dies ist aber im wesentlichen auf der Ebene des **konkreten Programms**.
- Wenn der dem Programm zu Grunde liegende **Algorithmus** schlecht (ineffizient) ist, dann bringen kleine Laufzeitverbesserungen wenig.
- In der Informatik **argumentiert** man deshalb gerne auf der Ebene von **Algorithmen**.
- Wie gut **skaliert** ein Algorithmus: Wie stark **wächst** die Laufzeit (oder der Speicherplatzbedarf) mit der Größe der Eingabe?

Motivation

Laufzeit von Algorithmen

O-Notation

Bestimmung der asymptotischen Laufzeit

Skalierbarkeit

Komplexitätstheorie

Quadratische Falle

Zusammenfassung



- Wir haben Werkzeuge kennen gelernt, mit den denen man Laufzeit-Flaschenhälse in Programmen identifizieren kann.
- Wir haben auch ein paar Ideen, wie man die Laufzeit verbessern kann.
- Dies ist aber im wesentlichen auf der Ebene des **konkreten Programms**.
- Wenn der dem Programm zu Grunde liegende **Algorithmus** schlecht (ineffizient) ist, dann bringen kleine Laufzeitverbesserungen wenig.
- In der Informatik *argumentiert* man deshalb gerne auf der Ebene von **Algorithmen**.
- Wie gut **skaliert** ein Algorithmus: Wie stark **wächst** die Laufzeit (oder der Speicherplatzbedarf) mit der Größe der Eingabe?

Motivation

Laufzeit von Algorithmen

O-Notation

Bestimmung der asymptotischen Laufzeit

Skalierbarkeit

Komplexitätstheorie

Quadratische Falle

Zusammenfassung



- Wir haben Werkzeuge kennen gelernt, mit den denen man Laufzeit-Flaschenhälse in Programmen identifizieren kann.
- Wir haben auch ein paar Ideen, wie man die Laufzeit verbessern kann.
- Dies ist aber im wesentlichen auf der Ebene des **konkreten Programms**.
- Wenn der dem Programm zu Grunde liegende **Algorithmus** schlecht (ineffizient) ist, dann bringen kleine Laufzeitverbesserungen wenig.
- In der Informatik *argumentiert* man deshalb gerne auf der Ebene von **Algorithmen**.
- Wie gut **skaliert** ein Algorithmus: Wie stark **wächst** die Laufzeit (oder der Speicherplatzbedarf) mit der Größe der Eingabe?

Motivation

Laufzeit von Algorithmen

O-Notation

Bestimmung der asymptotischen Laufzeit

Skalierbarkeit

Komplexitätstheorie

Quadratische Falle

Zusammenfassung



- Wir haben Werkzeuge kennen gelernt, mit den denen man Laufzeit-Flaschenhalse in Programmen identifizieren kann.
- Wir haben auch ein paar Ideen, wie man die Laufzeit verbessern kann.
- Dies ist aber im wesentlichen auf der Ebene des **konkreten Programms**.
- Wenn der dem Programm zu Grunde liegende **Algorithmus** schlecht (ineffizient) ist, dann bringen kleine Laufzeitverbesserungen wenig.
- In der Informatik *argumentiert* man deshalb gerne auf der Ebene von **Algorithmen**.
- Wie gut **skaliert** ein Algorithmus: Wie stark **wächst** die Laufzeit (oder der Speicherplatzbedarf) mit der Größe der Eingabe?

## Motivation

Laufzeit von Algorithmen

O-Notation

Bestimmung der asymptotischen Laufzeit

Skalierbarkeit

Komplexitätstheorie

Quadratische Falle

Zusammenfassung



- Wir haben Werkzeuge kennen gelernt, mit den denen man Laufzeit-Flaschenhälse in Programmen identifizieren kann.
- Wir haben auch ein paar Ideen, wie man die Laufzeit verbessern kann.
- Dies ist aber im wesentlichen auf der Ebene des **konkreten Programms**.
- Wenn der dem Programm zu Grunde liegende **Algorithmus** schlecht (ineffizient) ist, dann bringen kleine Laufzeitverbesserungen wenig.
- In der Informatik *argumentiert* man deshalb gerne auf der Ebene von **Algorithmen**.
- Wie gut **skaliert** ein Algorithmus: Wie stark **wächst** die Laufzeit (oder der Speicherplatzbedarf) mit der Größe der Eingabe?

Motivation

Laufzeit von Algorithmen

O-Notation

Bestimmung der asymptotischen Laufzeit

Skalierbarkeit

Komplexitätstheorie

Quadratische Falle

Zusammenfassung



- Wir haben Werkzeuge kennen gelernt, mit den denen man Laufzeit-Flaschenhälse in Programmen identifizieren kann.
- Wir haben auch ein paar Ideen, wie man die Laufzeit verbessern kann.
- Dies ist aber im wesentlichen auf der Ebene des **konkreten Programms**.
- Wenn der dem Programm zu Grunde liegende **Algorithmus** schlecht (ineffizient) ist, dann bringen kleine Laufzeitverbesserungen wenig.
- In der Informatik *argumentiert* man deshalb gerne auf der Ebene von **Algorithmen**.
- Wie gut **skaliert** ein Algorithmus: Wie stark **wächst** die Laufzeit (oder der Speicherplatzbedarf) mit der Größe der Eingabe?

Motivation

Laufzeit von Algorithmen

O-Notation

Bestimmung der asymptotischen Laufzeit

Skalierbarkeit

Komplexitätstheorie

Quadratische Falle

Zusammenfassung





# Laufzeit von Algorithmen

Motivation

Laufzeit von  
Algorithmen

O-Notation

Bestimmung  
der asymptotischen  
Laufzeit

Skalierbarkeit

Komplexitätstheorie

Quadratische  
Falle

Zusammenfassung

- Wie misst man die Laufzeit von Algorithmen?
- Man identifiziert die (etwa gleich teuren) Grundoperationen (z.B. Vergleiche, arithmetische Operationen, Zuweisungen usw.) und bestimmt, wie häufig sie bei der Ausführung des Algorithmus  $A$  bei einer bestimmten Eingabe  $x$  ausgeführt werden.
- Dies sei die (abstrakte) Laufzeit von  $A$  auf  $x$ :  $T_A(x)$ .
- Darauf basierend kann man über alle Eingaben der Größe  $n$  gehen und die Laufzeit für die Größe  $n$  im **besten**, im **schlechtesten** und im **mittleren** Fall bestimmen:
  - **Bester Fall**:  $T_A^b(n) = \min\{T_A(x) : |x| = n, x \text{ Eingabe für } A\}$
  - **Schlechtester Fall**:  
 $T_A^w(n) = \max\{T_A(x) : |x| = n, x \text{ Eingabe für } A\}$
  - **Mittlerer Fall**: Sei  $q_n(x)$  die Wahrscheinlichkeit, dass  $x$  unter den Eingaben der Länge  $n$  auftritt:  
 $T_{A,q_n}^a(n) = \sum_{|x|=n, x \text{ Eingabe für } A} T_A(x) q_n(x)$

Motivation

Laufzeit von Algorithmen

O-Notation

Bestimmung der asymptotischen Laufzeit

Skalierbarkeit

Komplexitätstheorie

Quadratische Falle

Zusammenfassung

- Wie misst man die Laufzeit von Algorithmen?
- Man identifiziert die (etwa gleich teuren) Grundoperationen (z.B. Vergleiche, arithmetische Operationen, Zuweisungen usw.) und bestimmt, wie häufig sie bei der Ausführung des Algorithmus  $A$  bei einer bestimmten Eingabe  $x$  ausgeführt werden.
- Dies sei die (abstrakte) Laufzeit von  $A$  auf  $x$ :  $T_A(x)$ .
- Darauf basierend kann man über alle Eingaben der Größe  $n$  gehen und die Laufzeit für die Größe  $n$  im **besten**, im **schlechtesten** und im **mittleren** Fall bestimmen:
  - **Bester Fall**:  $T_A^b(n) = \min\{T_A(x) : |x| = n, x \text{ Eingabe für } A\}$
  - **Schlechtester Fall**:  
 $T_A^w(n) = \max\{T_A(x) : |x| = n, x \text{ Eingabe für } A\}$
  - **Mittlerer Fall**: Sei  $q_n(x)$  die Wahrscheinlichkeit, dass  $x$  unter den Eingaben der Länge  $n$  auftritt:  
 $T_{A,q_n}^a(n) = \sum_{|x|=n, x \text{ Eingabe für } A} T_A(x) \cdot q_n(x)$

Motivation

Laufzeit von Algorithmen

O-Notation

Bestimmung der asymptotischen Laufzeit

Skalierbarkeit

Komplexitätstheorie

Quadratische Falle

Zusammenfassung

- Wie misst man die Laufzeit von Algorithmen?
- Man identifiziert die (etwa gleich teuren) Grundoperationen (z.B. Vergleiche, arithmetische Operationen, Zuweisungen usw.) und bestimmt, wie häufig sie bei der Ausführung des Algorithmus  $A$  bei einer bestimmten Eingabe  $x$  ausgeführt werden.
- Dies sei die (abstrakte) Laufzeit von  $A$  auf  $x$ :  $T_A(x)$ .
- Darauf basierend kann man über alle Eingaben der Größe  $n$  gehen und die Laufzeit für die Größe  $n$  im **besten**, im **schlechtesten** und im **mittleren** Fall bestimmen:
  - **Bester Fall:**  $T_A^b(n) = \min\{T_A(x) : |x| = n, x \text{ Eingabe für } A\}$
  - **Schlechtester Fall:**  
 $T_A^s(n) = \max\{T_A(x) : |x| = n, x \text{ Eingabe für } A\}$
  - **Mittlerer Fall:** Sei  $q_n(x)$  die Wahrscheinlichkeit, dass  $x$  unter den Eingaben der Länge  $n$  auftritt:  
 $T_{A,q_n}^a(n) = \sum_{|x|=n, x \text{ Eingabe für } A} T_A(x) \cdot q_n(x)$

Motivation

Laufzeit von Algorithmen

O-Notation

Bestimmung der asymptotischen Laufzeit

Skalierbarkeit

Komplexitätstheorie

Quadratische Falle

Zusammenfassung

- Wie misst man die Laufzeit von Algorithmen?
- Man identifiziert die (etwa gleich teuren) Grundoperationen (z.B. Vergleiche, arithmetische Operationen, Zuweisungen usw.) und bestimmt, wie häufig sie bei der Ausführung des Algorithmus  $A$  bei einer bestimmten Eingabe  $x$  ausgeführt werden.
- Dies sei die (abstrakte) Laufzeit von  $A$  auf  $x$ :  $T_A(x)$ .
- Darauf basierend kann man über alle Eingaben der Größe  $n$  gehen und die Laufzeit für die Größe  $n$  im **besten**, im **schlechtesten** und im **mittleren** Fall bestimmen:
  - **Bester Fall**:  $T_A^b(n) = \min\{T_A(x) : |x| = n, x \text{ Eingabe für } A\}$
  - **Schlechtester Fall**:  
 $T_A^w(n) = \max\{T_A(x) : |x| = n, x \text{ Eingabe für } A\}$
  - **Mittlerer Fall**: Sei  $q_n(x)$  die Wahrscheinlichkeit, dass  $x$  unter den Eingaben der Länge  $n$  auftritt:  
 $T_{A,q_n}^a(n) = \sum_{|x|=n, x \text{ Eingabe für } A} T_A(x)q_n(x)$

Motivation

Laufzeit von Algorithmen

O-Notation

Bestimmung der asymptotischen Laufzeit

Skalierbarkeit

Komplexitätstheorie

Quadratische Falle

Zusammenfassung

- Wie misst man die Laufzeit von Algorithmen?
- Man identifiziert die (etwa gleich teuren) Grundoperationen (z.B. Vergleiche, arithmetische Operationen, Zuweisungen usw.) und bestimmt, wie häufig sie bei der Ausführung des Algorithmus  $A$  bei einer bestimmten Eingabe  $x$  ausgeführt werden.
- Dies sei die (abstrakte) Laufzeit von  $A$  auf  $x$ :  $T_A(x)$ .
- Darauf basierend kann man über alle Eingaben der Größe  $n$  gehen und die Laufzeit für die Größe  $n$  im **besten**, im **schlechtesten** und im **mittleren** Fall bestimmen:
  - **Bester Fall**:  $T_A^b(n) = \min\{T_A(x) : |x| = n, x \text{ Eingabe für } A\}$
  - **Schlechtester Fall**:  
 $T_A^w(n) = \max\{T_A(x) : |x| = n, x \text{ Eingabe für } A\}$
  - **Mittlerer Fall**: Sei  $q_n(x)$  die Wahrscheinlichkeit, dass  $x$  unter den Eingaben der Länge  $n$  auftritt:  
 $T_{A,q_n}^a(n) = \sum_{|x|=n, x \text{ Eingabe für } A} T_A(x)q_n(x)$

Motivation

Laufzeit von Algorithmen

O-Notation

Bestimmung der asymptotischen Laufzeit

Skalierbarkeit

Komplexitätstheorie

Quadratische Falle

Zusammenfassung

- Wie misst man die Laufzeit von Algorithmen?
- Man identifiziert die (etwa gleich teuren) Grundoperationen (z.B. Vergleiche, arithmetische Operationen, Zuweisungen usw.) und bestimmt, wie häufig sie bei der Ausführung des Algorithmus  $A$  bei einer bestimmten Eingabe  $x$  ausgeführt werden.
- Dies sei die (abstrakte) Laufzeit von  $A$  auf  $x$ :  $T_A(x)$ .
- Darauf basierend kann man über alle Eingaben der Größe  $n$  gehen und die Laufzeit für die Größe  $n$  im **besten**, im **schlechtesten** und im **mittleren** Fall bestimmen:
  - **Bester Fall**:  $T_A^b(n) = \min\{T_A(x) : |x| = n, x \text{ Eingabe für } A\}$
  - **Schlechtester Fall**:  
 $T_A^w(n) = \max\{T_A(x) : |x| = n, x \text{ Eingabe für } A\}$
  - **Mittlerer Fall**: Sei  $q_n(x)$  die Wahrscheinlichkeit, dass  $x$  unter den Eingaben der Länge  $n$  auftritt:  
 $T_{A,q_n}^a(n) = \sum_{|x|=n, x \text{ Eingabe für } A} T_A(x) q_n(x)$

Motivation

Laufzeit von Algorithmen

O-Notation

Bestimmung der asymptotischen Laufzeit

Skalierbarkeit

Komplexitätstheorie

Quadratische Falle

Zusammenfassung

- Wie misst man die Laufzeit von Algorithmen?
- Man identifiziert die (etwa gleich teuren) Grundoperationen (z.B. Vergleiche, arithmetische Operationen, Zuweisungen usw.) und bestimmt, wie häufig sie bei der Ausführung des Algorithmus  $A$  bei einer bestimmten Eingabe  $x$  ausgeführt werden.
- Dies sei die (abstrakte) Laufzeit von  $A$  auf  $x$ :  $T_A(x)$ .
- Darauf basierend kann man über alle Eingaben der Größe  $n$  gehen und die Laufzeit für die Größe  $n$  im **besten**, im **schlechtesten** und im **mittleren** Fall bestimmen:
  - **Bester Fall**:  $T_A^b(n) = \min\{T_A(x) : |x| = n, x \text{ Eingabe für } A\}$
  - **Schlechtester Fall**:  
 $T_A^w(n) = \max\{T_A(x) : |x| = n, x \text{ Eingabe für } A\}$
  - **Mittlerer Fall**: Sei  $q_n(x)$  die Wahrscheinlichkeit, dass  $x$  unter den Eingaben der Länge  $n$  auftritt:  
 $T_{A,q_n}^a(n) = \sum_{|x|=n, x \text{ Eingabe für } A} T_A(x)q_n(x)$

Motivation

Laufzeit von Algorithmen

O-Notation

Bestimmung der asymptotischen Laufzeit

Skalierbarkeit

Komplexitätstheorie

Quadratische Falle

Zusammenfassung



# Beispiel: Suche in einer Liste



Wir wollen feststellen, ob in einer Liste von  $n$  Elementen ein bestimmtes Element vorhanden ist. Dies können wir durch folgenden Algorithmus (formuliert in Python) erreichen:

```
def search(el, li):  
    for e in li:  
        if e == el: return True  
    return False
```

Ist ein Schleifendurchlauf, ein Test und Rückgabe jeweils eine Operation mit den Zeitkosten 1, dann können wir folgende Laufzeiten konstatieren:

- Bester Fall:  $T_A^b(n) = 3$  (gesuchtes Element an erster Stelle)
- Schlechtester Fall:  $T_A^w(n) = 2n + 1$
- Mittlerer Fall: Falls  $m > n$  mögliche Eingaben für das element-Argument möglich sind und diese gleichverteilt sind, dann gilt:  $T_{A_{\text{avg}}}^a(n) = \frac{(m-n)}{m} \cdot (2n + 1) + \frac{n}{m} \cdot \sum_{l=1}^n \frac{1}{n} \cdot (2l + 1)$ .

Motivation

Laufzeit von  
Algorithmen

O-Notation

Bestimmung  
der asympto-  
tischen  
Laufzeit

Skalierbar-  
keit

Komplexi-  
tätstheorie

Quadrati-  
sche  
Falle

Zusammen-  
fassung

# Beispiel: Suche in einer Liste



Wir wollen feststellen, ob in einer Liste von  $n$  Elementen ein bestimmtes Element vorhanden ist. Dies können wir durch folgenden Algorithmus (formuliert in Python) erreichen:

```
def search(el, li):  
    for e in li:  
        if e == el: return True  
    return False
```

Ist ein Schleifendurchlauf, ein Test und Rückgabe jeweils eine Operation mit den Zeitkosten 1, dann können wir folgende Laufzeiten konstatieren:

- Bester Fall:  $T_A^b(n) = 3$  (gesuchtes Element an erster Stelle)
- Schlechtester Fall:  $T_A^w(n) = 2n + 1$
- Mittlerer Fall: Falls  $m > n$  mögliche Eingaben für das `element`-Argument möglich sind und diese gleichverteilt sind, dann gilt:  $T_{A,q_n}^a(n) = \frac{(m-n)}{m} \cdot (2n + 1) + \frac{n}{m} \cdot \sum_{i=1}^n \frac{1}{n} \cdot (2i + 1)$ .

Motivation

Laufzeit von Algorithmen

O-Notation

Bestimmung der asymptotischen Laufzeit

Skalierbarkeit

Komplexitätstheorie

Quadratische Falle

Zusammenfassung

# Beispiel: Suche in einer Liste



Wir wollen feststellen, ob in einer Liste von  $n$  Elementen ein bestimmtes Element vorhanden ist. Dies können wir durch folgenden Algorithmus (formuliert in Python) erreichen:

```
def search(el, li):  
    for e in li:  
        if e == el: return True  
    return False
```

Ist ein Schleifendurchlauf, ein Test und Rückgabe jeweils eine Operation mit den Zeitkosten 1, dann können wir folgende Laufzeiten konstatieren:

- Bester Fall:  $T_A^b(n) = 3$  (gesuchtes Element an erster Stelle)
- Schlechtester Fall:  $T_A^w(n) = 2n + 1$
- Mittlerer Fall: Falls  $m > n$  mögliche Eingaben für das `element`-Argument möglich sind und diese gleichverteilt sind, dann gilt:  $T_{A,q_n}^a(n) = \frac{(m-n)}{m} \cdot (2n + 1) + \frac{n}{m} \cdot \sum_{i=1}^n \frac{1}{n} \cdot (2i + 1)$ .

Motivation

Laufzeit von  
Algorithmen

O-Notation

Bestimmung  
der asympto-  
tischen  
Laufzeit

Skalierbar-  
keit

Komplexi-  
tätstheorie

Quadrati-  
sche  
Falle

Zusammen-  
fassung

# Beispiel: Suche in einer Liste

Wir wollen feststellen, ob in einer Liste von  $n$  Elementen ein bestimmtes Element vorhanden ist. Dies können wir durch folgenden Algorithmus (formuliert in Python) erreichen:

```
def search(el, li):  
    for e in li:  
        if e == el: return True  
    return False
```

Ist ein Schleifendurchlauf, ein Test und Rückgabe jeweils eine Operation mit den Zeitkosten 1, dann können wir folgende Laufzeiten konstatieren:

- Bester Fall:  $T_A^b(n) = 3$  (gesuchtes Element an erster Stelle)
- Schlechtester Fall:  $T_A^w(n) = 2n + 1$
- Mittlerer Fall: Falls  $m > n$  mögliche Eingaben für das `element`-Argument möglich sind und diese gleichverteilt sind, dann gilt:  $T_{A,q_n}^a(n) = \frac{(m-n)}{m} \cdot (2n + 1) + \frac{n}{m} \cdot \sum_{i=1}^n \frac{1}{n} \cdot (2i + 1)$ .

Motivation

Laufzeit von  
Algorithmen

O-Notation

Bestimmung  
der asympto-  
tischen  
Laufzeit

Skalierbar-  
keit

Komplexi-  
tätstheorie

Quadrati-  
sche  
Falle

Zusammen-  
fassung



- Wir sehen, dass die Laufzeit im schlechtesten und mittleren Fall **linear** mit der Größe der Eingabe wächst.
- Hier ist es auch ganz unerheblich, ob z.B. ein `return`-Statement mehr Zeitkosten als ein Vergleich benötigt. Die echten Operatorkosten sind weitgehend egal.
- Für das Laufzeitwachstum (man spricht auch vom **asymptotischen Laufzeitverhalten**) sind i.W. die Anzahl der Schleifendurchläufe entscheidend.
- Man betrachtet dabei meist den **schlechtesten Fall**, da er einfach zu bestimmen ist und eine Garantie abgibt.
- Der **mittlere Fall** ist meist nur schwierig zu bestimmen und man benötigt viele Annahmen.
- Der **beste Fall** ist meist nicht sehr aussagekräftig.

Motivation

Laufzeit von  
Algorithmen

O-Notation

Bestimmung  
der asympto-  
tischen  
Laufzeit

Skalierbar-  
keit

Komplexi-  
tätstheorie

Quadrati-  
sche  
Fälle

Zusammen-  
fassung

# Ein besserer Algorithmus?

Wenn wir feststellen wollen, ob ein Element in einer Liste vorhanden ist, geht das auch so:

```
def fast_search(e1, li):  
    if e1 in li: return True  
    return False
```

- Wenn wir annehmen, dass der `in`-Test nur Zeitkosten 1 hat, dann wäre unser Test im schlechtesten und mittleren Fall tatsächlich schneller.
- Das stimmt aber nicht, wenn es sich um Listen handelt!
- Auch Python muss die Liste von vorne nach hinten durchsuchen und jedes einzelne Element anschauen, macht dies aber schneller, z.B. in Zeit  $0.1n$  statt  $2n + 1$ .
- Python (und viele andere Sprachen) enthalten Operationen, deren Zeitkosten durchaus nicht konstant sind, sondern z.B. linear von den Daten abhängen.



Motivation

Laufzeit von  
Algorithmen

O-Notation

Bestimmung  
der asympto-  
tischen  
Laufzeit

Skalierbar-  
keit

Komplexi-  
tätstheorie

Quadrati-  
sche  
Falle

Zusammen-  
fassung

# Ein besserer Algorithmus?



Wenn wir feststellen wollen, ob ein Element in einer Liste vorhanden ist, geht das auch so:

```
def fast_search(e1, li):  
    if e1 in li: return True  
    return False
```

- Wenn wir annehmen, dass der `in`-Test nur Zeitkosten 1 hat, dann wäre unser Test im schlechtesten und mittleren Fall tatsächlich schneller.
- Das stimmt aber **nicht**, wenn es sich um Listen handelt!
- Auch Python muss die Liste von vorne nach hinten durchsuchen und jedes einzelne Element anschauen, macht dies aber schneller, z.B. in Zeit  $0.1n$  statt  $2n + 1$ .
- Python (und viele andere Sprachen) enthalten Operationen, deren Zeitkosten durchaus nicht konstant sind, sondern z.B. linear von den Daten abhängen.

Motivation

Laufzeit von  
Algorithmen

$O$ -Notation

Bestimmung  
der asymptotischen  
Laufzeit

Skalierbarkeit

Komplexitätstheorie

Quadratische  
Falle

Zusammenfassung

# Ein besserer Algorithmus?



Wenn wir feststellen wollen, ob ein Element in einer Liste vorhanden ist, geht das auch so:

```
def fast_search(e1, li):  
    if e1 in li: return True  
    return False
```

- Wenn wir annehmen, dass der `in`-Test nur Zeitkosten 1 hat, dann wäre unser Test im schlechtesten und mittleren Fall tatsächlich schneller.
- Das stimmt aber **nicht**, wenn es sich um Listen handelt!
- Auch Python muss die Liste von vorne nach hinten durchsuchen und jedes einzelne Element anschauen, macht dies aber schneller, z.B. in Zeit  $0.1n$  statt  $2n + 1$ .
- Python (und viele andere Sprachen) enthalten Operationen, deren Zeitkosten durchaus nicht konstant sind, sondern z.B. linear von den Daten abhängen.

Motivation

Laufzeit von  
Algorithmen

$O$ -Notation

Bestimmung  
der asympto-  
tischen  
Laufzeit

Skalierbar-  
keit

Komplexi-  
tätstheorie

Quadrati-  
sche  
Fälle

Zusammen-  
fassung



# Ein besserer Algorithmus?



Wenn wir feststellen wollen, ob ein Element in einer Liste vorhanden ist, geht das auch so:

```
def fast_search(e1, li):  
    if e1 in li: return True  
    return False
```

- Wenn wir annehmen, dass der `in`-Test nur Zeitkosten 1 hat, dann wäre unser Test im schlechtesten und mittleren Fall tatsächlich schneller.
- Das stimmt aber **nicht**, wenn es sich um Listen handelt!
- Auch Python muss die Liste von vorne nach hinten durchsuchen und jedes einzelne Element anschauen, macht dies aber schneller, z.B. in Zeit  $0.1n$  statt  $2n + 1$ .
- Python (und viele andere Sprachen) enthalten Operationen, deren Zeitkosten durchaus nicht konstant sind, sondern z.B. linear von den Daten abhängen.

Motivation

Laufzeit von  
Algorithmen

O-Notation

Bestimmung  
der asymptotischen  
Laufzeit

Skalierbarkeit

Komplexitätstheorie

Quadratische  
Fälle

Zusammenfassung

# Ein besserer Algorithmus?



Wenn wir feststellen wollen, ob ein Element in einer Liste vorhanden ist, geht das auch so:

```
def fast_search(e1, li):  
    if e1 in li: return True  
    return False
```

- Wenn wir annehmen, dass der `in`-Test nur Zeitkosten 1 hat, dann wäre unser Test im schlechtesten und mittleren Fall tatsächlich schneller.
- Das stimmt aber **nicht**, wenn es sich um Listen handelt!
- Auch Python muss die Liste von vorne nach hinten durchsuchen und jedes einzelne Element anschauen, macht dies aber schneller, z.B. in Zeit  $0.1n$  statt  $2n + 1$ .
- Python (und viele andere Sprachen) enthalten Operationen, deren Zeitkosten durchaus nicht konstant sind, sondern z.B. linear von den Daten abhängen.

Motivation

Laufzeit von  
Algorithmen

O-Notation

Bestimmung  
der asymptotischen  
Laufzeit

Skalierbarkeit

Komplexitätstheorie

Quadratische  
Fälle

Zusammenfassung



- Nehmen wir an, dass die Liste sortiert ist, so gibt es einen effizienteren Suchalgorithmus: Die **binäre Suche**.
- Wir gehen ähnlich wie bei einer Suche im Telefonbuch vor:
  - Wir betrachten das ganze Buch als **interessant**.
  - Wir wählen im **interessanten Bereich** die **mittlere Seite** und schauen ob der gesuchte Name da steht. Falls ja, sind wir fertig.
  - Falls der Name später in der Lexikon-Ordnung kommt, dann **konzentrieren wir uns auf die hintere Hälfte**.
  - Ansonsten auf die **vordere Hälfte**.
  - Die **neue ausgewählte Hälfte** ist unser **neuer interessanter Bereich** und wir machen mit Schritt 2 weiter.
- Wie schnell können wir in  $2^n$  Seiten feststellen, ob ein Name vorhanden ist (im schlechtesten Fall?)

Motivation

Laufzeit von Algorithmen

O-Notation

Bestimmung der asymptotischen Laufzeit

Skalierbarkeit

Komplexitätstheorie

Quadratische Falle

Zusammenfassung



- Nehmen wir an, dass die Liste sortiert ist, so gibt es einen effizienteren Suchalgorithmus: Die **binäre Suche**.
- Wir gehen ähnlich wie bei einer Suche im Telefonbuch vor:
  - 1 Wir betrachten das ganze Buch als **interessant**.
  - 2 Wir wählen im **interessanten Bereich** die **mittlere Seite** und schauen ob der gesuchte Name da steht. Falls ja, sind wir fertig.
  - 3 Falls der Name später in der Lexikon-Ordnung kommt, dann konzentrieren wir uns auf die **hintere Hälfte**.
  - 4 Ansonsten auf die **vordere Hälfte**.
  - 5 Die neue ausgewählte Hälfte ist unser **neuer interessanter Bereich** und wir machen mit Schritt 2 weiter.
- Wie schnell können wir in  $2^n$  Seiten feststellen, ob ein Name vorhanden ist (im schlechtesten Fall?)

Motivation

Laufzeit von Algorithmen

O-Notation

Bestimmung der asymptotischen Laufzeit

Skalierbarkeit

Komplexitätstheorie

Quadratische Falle

Zusammenfassung



- Nehmen wir an, dass die Liste sortiert ist, so gibt es einen effizienteren Suchalgorithmus: Die **binäre Suche**.
- Wir gehen ähnlich wie bei einer Suche im Telefonbuch vor:
  - 1 Wir betrachten das ganze Buch als **interessant**.
  - 2 Wir wählen im **interessanten Bereich** die **mittlere Seite** und schauen ob der gesuchte Name da steht. Falls ja, sind wir fertig.
  - 3 Falls der Name später in der Lexikon-Ordnung kommt, dann konzentrieren wir uns auf die **hintere Hälfte**.
  - 4 Ansonsten auf die **vordere Hälfte**.
  - 5 Die neue ausgewählte Hälfte ist unser **neuer interessanter Bereich** und wir machen mit Schritt 2 weiter.
- Wie schnell können wir in  $2^n$  Seiten feststellen, ob ein Name vorhanden ist (im schlechtesten Fall?)

Motivation

Laufzeit von Algorithmen

O-Notation

Bestimmung der asymptotischen Laufzeit

Skalierbarkeit

Komplexitätstheorie

Quadratische Falle

Zusammenfassung



- Nehmen wir an, dass die Liste sortiert ist, so gibt es einen effizienteren Suchalgorithmus: Die **binäre Suche**.
- Wir gehen ähnlich wie bei einer Suche im Telefonbuch vor:
  - 1 Wir betrachten das ganze Buch als **interessant**.
  - 2 Wir wählen im **interessanten Bereich** die **mittlere Seite** und schauen ob der gesuchte Name da steht. Falls ja, sind wir fertig.
  - 3 Falls der Name später in der Lexikon-Ordnung kommt, dann konzentrieren wir uns auf die **hintere Hälfte**.
  - 4 Ansonsten auf die **vordere Hälfte**.
  - 5 Die neue ausgewählte Hälfte ist unser **neuer interessanter Bereich** und wir machen mit Schritt 2 weiter.
- Wie schnell können wir in  $2^n$  Seiten feststellen, ob ein Name vorhanden ist (im schlechtesten Fall?)

Motivation

Laufzeit von Algorithmen

O-Notation

Bestimmung der asymptotischen Laufzeit

Skalierbarkeit

Komplexitätstheorie

Quadratische Falle

Zusammenfassung



- Nehmen wir an, dass die Liste sortiert ist, so gibt es einen effizienteren Suchalgorithmus: Die **binäre Suche**.
- Wir gehen ähnlich wie bei einer Suche im Telefonbuch vor:
  - 1 Wir betrachten das ganze Buch als **interessant**.
  - 2 Wir wählen im **interessanten Bereich** die **mittlere Seite** und schauen ob der gesuchte Name da steht. Falls ja, sind wir fertig.
  - 3 Falls der Name später in der Lexikon-Ordnung kommt, dann konzentrieren wir uns auf die **hintere Hälfte**.
  - 4 Ansonsten auf die **vordere Hälfte**.
  - 5 Die neue ausgewählte Hälfte ist unser **neuer interessanter Bereich** und wir machen mit Schritt 2 weiter.
- Wie schnell können wir in  $2^n$  Seiten feststellen, ob ein Name vorhanden ist (im schlechtesten Fall?)

Motivation

Laufzeit von Algorithmen

O-Notation

Bestimmung der asymptotischen Laufzeit

Skalierbarkeit

Komplexitätstheorie

Quadratische Falle

Zusammenfassung



- Nehmen wir an, dass die Liste sortiert ist, so gibt es einen effizienteren Suchalgorithmus: Die **binäre Suche**.
- Wir gehen ähnlich wie bei einer Suche im Telefonbuch vor:
  - 1 Wir betrachten das ganze Buch als **interessant**.
  - 2 Wir wählen im **interessanten Bereich** die **mittlere Seite** und schauen ob der gesuchte Name da steht. Falls ja, sind wir fertig.
  - 3 Falls der Name später in der Lexikon-Ordnung kommt, dann konzentrieren wir uns auf die **hintere Hälfte**.
  - 4 Ansonsten auf die **vordere Hälfte**.
  - 5 Die neue ausgewählte Hälfte ist unser **neuer interessanter Bereich** und wir machen mit Schritt 2 weiter.
- Wie schnell können wir in  $2^n$  Seiten feststellen, ob ein Name vorhanden ist (im schlechtesten Fall?)

Motivation

Laufzeit von Algorithmen

O-Notation

Bestimmung der asymptotischen Laufzeit

Skalierbarkeit

Komplexitätstheorie

Quadratische Falle

Zusammenfassung





- Nehmen wir an, dass die Liste sortiert ist, so gibt es einen effizienteren Suchalgorithmus: Die **binäre Suche**.
- Wir gehen ähnlich wie bei einer Suche im Telefonbuch vor:
  - 1 Wir betrachten das ganze Buch als **interessant**.
  - 2 Wir wählen im **interessanten Bereich** die **mittlere Seite** und schauen ob der gesuchte Name da steht. Falls ja, sind wir fertig.
  - 3 Falls der Name später in der Lexikon-Ordnung kommt, dann konzentrieren wir uns auf die **hintere Hälfte**.
  - 4 Ansonsten auf die **vordere Hälfte**.
  - 5 Die neue ausgewählte Hälfte ist unser **neuer interessanter Bereich** und wir machen mit Schritt 2 weiter.
- Wie schnell können wir in  $2^n$  Seiten feststellen, ob ein Name vorhanden ist (im schlechtesten Fall?)

Motivation

Laufzeit von Algorithmen

O-Notation

Bestimmung der asymptotischen Laufzeit

Skalierbarkeit

Komplexitätstheorie

Quadratische Falle

Zusammenfassung



- Nehmen wir an, dass die Liste sortiert ist, so gibt es einen effizienteren Suchalgorithmus: Die **binäre Suche**.
- Wir gehen ähnlich wie bei einer Suche im Telefonbuch vor:
  - 1 Wir betrachten das ganze Buch als **interessant**.
  - 2 Wir wählen im **interessanten Bereich** die **mittlere Seite** und schauen ob der gesuchte Name da steht. Falls ja, sind wir fertig.
  - 3 Falls der Name später in der Lexikon-Ordnung kommt, dann konzentrieren wir uns auf die **hintere Hälfte**.
  - 4 Ansonsten auf die **vordere Hälfte**.
  - 5 Die neue ausgewählte Hälfte ist unser **neuer interessanter Bereich** und wir machen mit Schritt 2 weiter.
- Wie schnell können wir in  $2^n$  Seiten feststellen, ob ein Name vorhanden ist (im schlechtesten Fall?)

Motivation

Laufzeit von Algorithmen

O-Notation

Bestimmung der asymptotischen Laufzeit

Skalierbarkeit

Komplexitätstheorie

Quadratische Falle

Zusammenfassung



- Wir haben zwei Variablen `left` und `right`, die uns den **interessanten Bereich** beschreiben.
- Die Mitte ist jeweils  $(left+right)//2$ .
- Wenn der interessante Bereich leer ist ( $left > right$ ), dann ist das Element nicht vorhanden.

```
def bin_search(el, sli):
    left, right = 0, len(sli) - 1
    while left <= right:
        mid = (left+right)//2
        if sli[mid] < el: left = mid + 1
        elif sli[mid] > el: right = mid - 1
        else: return True
    return False
```

- Wie viele Schleifendurchläufe brauchen wir hier?

Motivation

Laufzeit von  
Algorithmen

O-Notation

Bestimmung  
der asympto-  
tischen  
Laufzeit

Skalierbar-  
keit

Komplexi-  
tätstheorie

Quadrati-  
sche  
Falle

Zusammen-  
fassung



- Wir haben zwei Variablen `left` und `right`, die uns den **interessanten Bereich** beschreiben.
- Die Mitte ist jeweils  $(left+right)//2$ .
- Wenn der interessante Bereich leer ist ( $left > right$ ), dann ist das Element nicht vorhanden.

```
def bin_search(el, sli):  
    left, right = 0, len(sli) - 1  
    while left <= right:  
        mid = (left+right)//2  
        if sli[mid] < el: left = mid + 1  
        elif sli[mid] > el: right = mid - 1  
        else: return True  
    return False
```

- Wie viele Schleifendurchläufe brauchen wir hier?

Motivation

Laufzeit von  
Algorithmen

O-Notation

Bestimmung  
der asympto-  
tischen  
Laufzeit

Skalierbar-  
keit

Komplexi-  
tätstheorie

Quadrati-  
sche  
Falle

Zusammen-  
fassung



- Wir haben zwei Variablen `left` und `right`, die uns den **interessanten Bereich** beschreiben.
- Die Mitte ist jeweils  $(\text{left} + \text{right}) // 2$ .
- Wenn der interessante Bereich leer ist ( $\text{left} > \text{right}$ ), dann ist das Element nicht vorhanden.

```
def bin_search(el, sli):
    left, right = 0, len(sli) - 1
    while left <= right:
        mid = (left+right)//2
        if sli[mid] < el: left = mid + 1
        elif sli[mid] > el: right = mid - 1
        else: return True
    return False
```

- Wie viele Schleifendurchläufe brauchen wir hier?

Motivation

Laufzeit von  
Algorithmen

O-Notation

Bestimmung  
der asympto-  
tischen  
Laufzeit

Skalierbar-  
keit

Komplexi-  
tätstheorie

Quadrati-  
sche  
Falle

Zusammen-  
fassung



- Wir haben zwei Variablen `left` und `right`, die uns den **interessanten Bereich** beschreiben.
- Die Mitte ist jeweils  $(\text{left} + \text{right}) // 2$ .
- Wenn der interessante Bereich leer ist ( $\text{left} > \text{right}$ ), dann ist das Element nicht vorhanden.

```
def bin_search(el, sli):
    left, right = 0, len(sli) - 1
    while left <= right:
        mid = (left+right)//2
        if sli[mid] < el: left = mid + 1
        elif sli[mid] > el: right = mid - 1
        else: return True
    return False
```

- Wie viele Schleifendurchläufe brauchen wir hier?

Motivation

Laufzeit von  
Algorithmen

O-Notation

Bestimmung  
der asympto-  
tischen  
Laufzeit

Skalierbar-  
keit

Komplexi-  
tätstheorie

Quadrati-  
sche  
Falle

Zusammen-  
fassung



- Wir haben zwei Variablen `left` und `right`, die uns den **interessanten Bereich** beschreiben.
- Die Mitte ist jeweils  $(\text{left} + \text{right}) // 2$ .
- Wenn der interessante Bereich leer ist ( $\text{left} > \text{right}$ ), dann ist das Element nicht vorhanden.

```
def bin_search(el, sli):
    left, right = 0, len(sli) - 1
    while left <= right:
        mid = (left+right)//2
        if sli[mid] < el: left = mid + 1
        elif sli[mid] > el: right = mid - 1
        else: return True
    return False
```

■ Wie viele Schleifendurchläufe brauchen wir hier?

Motivation

Laufzeit von  
Algorithmen

O-Notation

Bestimmung  
der asympto-  
tischen  
Laufzeit

Skalierbar-  
keit

Komplexi-  
tätstheorie

Quadrati-  
sche  
Falle

Zusammen-  
fassung



- Wir haben zwei Variablen `left` und `right`, die uns den **interessanten Bereich** beschreiben.
- Die Mitte ist jeweils  $(\text{left} + \text{right}) // 2$ .
- Wenn der interessante Bereich leer ist ( $\text{left} > \text{right}$ ), dann ist das Element nicht vorhanden.

```
def bin_search(el, sli):  
    left, right = 0, len(sli) - 1  
    while left <= right:  
        mid = (left+right)//2  
        if sli[mid] < el: left = mid + 1  
        elif sli[mid] > el: right = mid - 1  
        else: return True  
    return False
```

- Wie viele Schleifendurchläufe brauchen wir hier?

Motivation

Laufzeit von  
Algorithmen

O-Notation

Bestimmung  
der asympto-  
tischen  
Laufzeit

Skalierbar-  
keit

Komplexi-  
tätstheorie

Quadrati-  
sche  
Falle

Zusammen-  
fassung





- Bei jedem **Schleifendurchlauf** wird der interessierende Bereich **halbiert**, ggfs. plus eins. Da  $\text{mid} + 1$  oder  $-1$ , ist es immer höchstens die Hälfte.
- D.h. wir haben maximal  $\lceil \log_2 n \rceil$  **Schleifendurchläufe**.
- In jedem Schleifendurchlauf haben wir maximal 2 Zuweisungen, 3 Vergleiche, eine Addition, und eine Division. Seien die Zeitkosten dafür jeweils 1. Dann sind die Schleifenkosten 7 Einheiten.
- Dazu kommen 2 Zuweisungen, eine Subtraktion, eine Längenbestimmung und zum Schluss ein `return`-Statement.
- Zeitkosten im **schlechtesten Fall**:  $5 + 7 \lceil \log_2 n \rceil$ .

Motivation

Laufzeit von Algorithmen

O-Notation

Bestimmung der asymptotischen Laufzeit

Skalierbarkeit

Komplexitätstheorie

Quadratische Falle

Zusammenfassung



- Bei jedem **Schleifendurchlauf** wird der interessierende Bereich **halbiert**, ggfs. plus eins. Da  $\text{mid} + 1$  oder  $-1$ , ist es immer höchstens die Hälfte.
- D.h. wir haben maximal  $\lceil \log_2 n \rceil$  **Schleifendurchläufe**.
- In jedem Schleifendurchlauf haben wir maximal 2 Zuweisungen, 3 Vergleiche, eine Addition, und eine Division. Seien die Zeitkosten dafür jeweils 1. Dann sind die Schleifenkosten 7 Einheiten.
- Dazu kommen 2 Zuweisungen, eine Subtraktion, eine Längenbestimmung und zum Schluss ein `return`-Statement.
- Zeitkosten im **schlechtesten Fall**:  $5 + 7 \lceil \log_2 n \rceil$ .

Motivation

Laufzeit von Algorithmen

O-Notation

Bestimmung der asymptotischen Laufzeit

Skalierbarkeit

Komplexitätstheorie

Quadratische Falle

Zusammenfassung



- Bei jedem **Schleifendurchlauf** wird der interessierende Bereich **halbiert**, ggfs. plus eins. Da  $\text{mid} + 1$  oder  $-1$ , ist es immer höchstens die Hälfte.
- D.h. wir haben maximal  $\lceil \log_2 n \rceil$  **Schleifendurchläufe**.
- In jedem Schleifendurchlauf haben wir maximal 2 Zuweisungen, 3 Vergleiche, eine Addition, und eine Division. Seien die Zeitkosten dafür jeweils 1. Dann sind die Schleifenkosten 7 Einheiten.
- Dazu kommen 2 Zuweisungen, eine Subtraktion, eine Längenbestimmung und zum Schluss ein `return`-Statement.
- Zeitkosten im **schlechtesten Fall**:  $5 + 7 \lceil \log_2 n \rceil$ .

Motivation

Laufzeit von Algorithmen

O-Notation

Bestimmung der asymptotischen Laufzeit

Skalierbarkeit

Komplexitätstheorie

Quadratische Falle

Zusammenfassung



- Bei jedem **Schleifendurchlauf** wird der interessierende Bereich **halbiert**, ggfs. plus eins. Da  $\text{mid} + 1$  oder  $-1$ , ist es immer höchstens die Hälfte.
- D.h. wir haben maximal  $\lceil \log_2 n \rceil$  **Schleifendurchläufe**.
- In jedem Schleifendurchlauf haben wir maximal 2 Zuweisungen, 3 Vergleiche, eine Addition, und eine Division. Seien die Zeitkosten dafür jeweils 1. Dann sind die Schleifenkosten 7 Einheiten.
- Dazu kommen 2 Zuweisungen, eine Subtraktion, eine Längenbestimmung und zum Schluss ein `return`-Statement.
- Zeitkosten im **schlechtesten Fall**:  $5 + 7 \lceil \log_2 n \rceil$ .

Motivation

Laufzeit von Algorithmen

O-Notation

Bestimmung der asymptotischen Laufzeit

Skalierbarkeit

Komplexitätstheorie

Quadratische Falle

Zusammenfassung



- Bei jedem **Schleifendurchlauf** wird der interessierende Bereich **halbiert**, ggfs. plus eins. Da  $\text{mid} + 1$  oder  $-1$ , ist es immer höchstens die Hälfte.
- D.h. wir haben maximal  $\lceil \log_2 n \rceil$  **Schleifendurchläufe**.
- In jedem Schleifendurchlauf haben wir maximal 2 Zuweisungen, 3 Vergleiche, eine Addition, und eine Division. Seien die Zeitkosten dafür jeweils 1. Dann sind die Schleifenkosten 7 Einheiten.
- Dazu kommen 2 Zuweisungen, eine Subtraktion, eine Längenbestimmung und zum Schluss ein `return`-Statement.
- Zeitkosten im **schlechtesten Fall**:  $5 + 7 \lceil \log_2 n \rceil$ .

Motivation

Laufzeit von Algorithmen

O-Notation

Bestimmung der asymptotischen Laufzeit

Skalierbarkeit

Komplexitätstheorie

Quadratische Falle

Zusammenfassung



# Die $O$ -Notation

Motivation

Laufzeit von  
Algorithmen

**$O$ -Notation**

Bestimmung  
der asympto-  
tischen  
Laufzeit

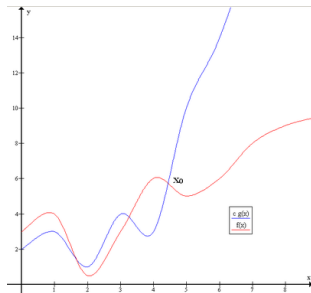
Skalierbar-  
keit

Komplexi-  
tätstheorie

Quadrati-  
sche  
Falle

Zusammen-  
fassung

- Mit  $O(g)$  bezeichnet man die Menge von Funktionen  $f$ , für die gilt:  
 $\exists c \in \mathbf{R}^+, x_0 \in \mathbf{R}^+, \forall x > x_0 : f(x) \leq cg(x)$ .
- D.h.  $O(g)$  umfasst alle Funktionen  $f$ , die nicht schneller wachsen als  $g$  (wenn man konstante Faktoren ignoriert und endliche Anfangsstücke vernachlässigt).



Motivation

Laufzeit von  
Algorithmen

$O$ -Notation

Bestimmung  
der asympto-  
tischen  
Laufzeit

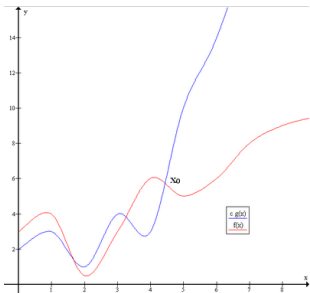
Skalierbar-  
keit

Komplexi-  
tätstheorie

Quadrati-  
sche  
Falle

Zusammen-  
fassung

- Mit  $O(g)$  bezeichnet man die Menge von Funktionen  $f$ , für die gilt:  
 $\exists c \in \mathbf{R}^+, x_0 \in \mathbf{R}^+, \forall x > x_0 : f(x) \leq cg(x)$ .
- D.h.  $O(g)$  umfasst alle Funktionen  $f$ , die nicht schneller wachsen als  $g$  (wenn man konstante Faktoren ignoriert und endliche Anfangsstücke vernachlässigt).



Motivation

Laufzeit von  
Algorithmen

$O$ -Notation

Bestimmung  
der asympto-  
tischen  
Laufzeit

Skalierbar-  
keit

Komplexi-  
tätstheorie

Quadrati-  
sche  
Falle

Zusammen-  
fassung



- Beispiel: Für  $f(n) = n^2$  und  $g(n) = 25n$  gilt:
- $g \in O(f)$ , da
  - für  $c = 25$  und  $n_0 = 1$ :  $\forall n > n_0 : g(n) \leq cf(n)$ , da
  - $25n \leq 25n^2$  für alle  $n > 1$ ;
- $f \notin O(g)$ :
  - Wir nehmen an, dass  $f \in O(g)$  gilt.
  - Seien  $c$  und  $n_0$  so gewählt, dass die Bedingung  $\forall n > n_0 : f(n) \leq cg(n)$ , erfüllt ist, also gilt:
    - $n^2 \leq 25cn$  für alle  $n > n_0$ ;
    - Wähle  $n_1 = 25c + 1$ ; dann gilt aber für alle  $n > n_1$ :
      - $n^2 > 25cn$ , was ein Widerspruch ist.
  - Unsere Annahme  $f \in O(g)$  muss also falsch sein, d.h.  $f \notin O(g)$ .

Motivation

Laufzeit von  
Algorithmen

O-Notation

Bestimmung  
der asympto-  
tischen  
Laufzeit

Skalierbar-  
keit

Komplexi-  
tätstheorie

Quadrati-  
sche  
Falle

Zusammen-  
fassung

- Beispiel: Für  $f(n) = n^2$  und  $g(n) = 25n$  gilt:
- $g \in O(f)$ , da
  - für  $c = 25$  und  $n_0 = 1$ :  $\forall n > n_0 : g(n) \leq cf(n)$ , da
  - $25n \leq 25n^2$  für alle  $n > 1$ ;
- $f \notin O(g)$ :
  - Wir nehmen an, dass  $f \in O(g)$  gilt.
  - Seien  $c$  und  $n_0$  so gewählt, dass die Bedingung  $\forall n > n_0 : f(n) \leq cg(n)$ , erfüllt ist, also gilt:
    - $n^2 \leq 25cn$  für alle  $n > n_0$ ;
    - Wähle  $n_1 = 25c + 1$ ; dann gilt aber für alle  $n > n_1$ :
      - $n^2 > 25cn$ , was ein Widerspruch ist.
  - Unsere Annahme  $f \in O(g)$  muss also falsch sein, d.h.  $f \notin O(g)$ .

Motivation

Laufzeit von  
Algorithmen

O-Notation

Bestimmung  
der asympto-  
tischen  
Laufzeit

Skalierbar-  
keit

Komplexi-  
tätstheorie

Quadrati-  
sche  
Falle

Zusammen-  
fassung

- Beispiel: Für  $f(n) = n^2$  und  $g(n) = 25n$  gilt:
- $g \in O(f)$ , da
  - für  $c = 25$  und  $n_0 = 1$ :  $\forall n > n_0 : g(n) \leq cf(n)$ , da
    - $25n \leq 25n^2$  für alle  $n > 1$ ;
- $f \notin O(g)$ :
  - Wir nehmen an, dass  $f \in O(g)$  gilt.
  - Seien  $c$  und  $n_0$  so gewählt, dass die Bedingung  $\forall n > n_0 : f(n) \leq cg(n)$ , erfüllt ist, also gilt:
    - $n^2 \leq 25cn$  für alle  $n > n_0$ ;
    - Wähle  $n_1 = 25c + 1$ ; dann gilt aber für alle  $n > n_1$ :
      - $n^2 > 25cn$ , was ein Widerspruch ist.
  - Unsere Annahme  $f \in O(g)$  muss also falsch sein, d.h.  $f \notin O(g)$ .

Motivation

Laufzeit von  
Algorithmen

O-Notation

Bestimmung  
der asympto-  
tischen  
Laufzeit

Skalierbar-  
keit

Komplexi-  
tätstheorie

Quadrati-  
sche  
Falle

Zusammen-  
fassung

- Beispiel: Für  $f(n) = n^2$  und  $g(n) = 25n$  gilt:
- $g \in O(f)$ , da
  - für  $c = 25$  und  $n_0 = 1$ :  $\forall n > n_0 : g(n) \leq cf(n)$ , da
  - $25n \leq 25n^2$  für alle  $n > 1$ ;
- $f \notin O(g)$ :
  - Wir nehmen an, dass  $f \in O(g)$  gilt.
  - Seien  $c$  und  $n_0$  so gewählt, dass die Bedingung  $\forall n > n_0 : f(n) \leq cg(n)$ , erfüllt ist, also gilt:
    - $n^2 \leq 25cn$  für alle  $n > n_0$ ;
    - Wähle  $n_1 = 25c + 1$ ; dann gilt aber für alle  $n > n_1$ :
      - $n^2 > 25cn$ , was ein Widerspruch ist.
  - Unsere Annahme  $f \in O(g)$  muss also falsch sein, d.h.  $f \notin O(g)$ .

Motivation

Laufzeit von  
Algorithmen

O-Notation

Bestimmung  
der asympto-  
tischen  
Laufzeit

Skalierbar-  
keit

Komplexi-  
tätstheorie

Quadrati-  
sche  
Falle

Zusammen-  
fassung

- Beispiel: Für  $f(n) = n^2$  und  $g(n) = 25n$  gilt:
- $g \in O(f)$ , da
  - für  $c = 25$  und  $n_0 = 1$ :  $\forall n > n_0 : g(n) \leq cf(n)$ , da
  - $25n \leq 25n^2$  für alle  $n > 1$ ;
- $f \notin O(g)$ :
  - Wir nehmen an, dass  $f \in O(g)$  gilt.
  - Seien  $c$  und  $n_0$  so gewählt, dass die Bedingung  $\forall n > n_0 : f(n) \leq cg(n)$ , erfüllt ist, also gilt:
    - $n^2 \leq 25cn$  für alle  $n > n_0$ ;
    - Wähle  $n_1 = 25c + 1$ ; dann gilt aber für alle  $n > n_1$ :  $n^2 > 25cn$ , was ein Widerspruch ist.
  - Unsere Annahme  $f \in O(g)$  muss also falsch sein, d.h.  $f \notin O(g)$ .

Motivation

Laufzeit von  
Algorithmen

O-Notation

Bestimmung  
der asympto-  
tischen  
Laufzeit

Skalierbar-  
keit

Komplexi-  
tätstheorie

Quadrati-  
sche  
Falle

Zusammen-  
fassung



- Beispiel: Für  $f(n) = n^2$  und  $g(n) = 25n$  gilt:
- $g \in O(f)$ , da
  - für  $c = 25$  und  $n_0 = 1$ :  $\forall n > n_0 : g(n) \leq cf(n)$ , da
  - $25n \leq 25n^2$  für alle  $n > 1$ ;
- $f \notin O(g)$ :
  - Wir nehmen an, dass  $f \in O(g)$  gilt.
  - Seien  $c$  und  $n_0$  so gewählt, dass die Bedingung  $\forall n > n_0 : f(n) \leq cg(n)$ , erfüllt ist, also gilt:
  - $n^2 \leq 25cn$  für alle  $n > n_0$ ;
  - Wähle  $n_1 = 25c + 1$ ; dann gilt aber für alle  $n > n_1$ :  $n^2 > 25cn$ , was ein Widerspruch ist.
  - Unsere Annahme  $f \in O(g)$  muss also falsch sein, d.h.  $f \notin O(g)$ .

Motivation

Laufzeit von  
Algorithmen

O-Notation

Bestimmung  
der asympto-  
tischen  
Laufzeit

Skalierbar-  
keit

Komplexi-  
tätstheorie

Quadrati-  
sche  
Falle

Zusammen-  
fassung

- Beispiel: Für  $f(n) = n^2$  und  $g(n) = 25n$  gilt:
- $g \in O(f)$ , da
  - für  $c = 25$  und  $n_0 = 1$ :  $\forall n > n_0 : g(n) \leq cf(n)$ , da
  - $25n \leq 25n^2$  für alle  $n > 1$ ;
- $f \notin O(g)$ :
  - Wir nehmen an, dass  $f \in O(g)$  gilt.
  - Seien  $c$  und  $n_0$  so gewählt, dass die Bedingung  $\forall n > n_0 : f(n) \leq cg(n)$ , erfüllt ist, also gilt:
    - $n^2 \leq 25cn$  für alle  $n > n_0$ ;
    - Wähle  $n_1 = 25c + 1$ ; dann gilt aber für alle  $n > n_1$ :  $n^2 > 25cn$ , was ein Widerspruch ist.
  - Unsere Annahme  $f \in O(g)$  muss also falsch sein, d.h.  $f \notin O(g)$ .

Motivation

Laufzeit von  
Algorithmen

O-Notation

Bestimmung  
der asympto-  
tischen  
Laufzeit

Skalierbar-  
keit

Komplexi-  
tätstheorie

Quadrati-  
sche  
Falle

Zusammen-  
fassung

- Beispiel: Für  $f(n) = n^2$  und  $g(n) = 25n$  gilt:
- $g \in O(f)$ , da
  - für  $c = 25$  und  $n_0 = 1$ :  $\forall n > n_0 : g(n) \leq cf(n)$ , da
  - $25n \leq 25n^2$  für alle  $n > 1$ ;
- $f \notin O(g)$ :
  - Wir nehmen an, dass  $f \in O(g)$  gilt.
  - Seien  $c$  und  $n_0$  so gewählt, dass die Bedingung  $\forall n > n_0 : f(n) \leq cg(n)$ , erfüllt ist, also gilt:
    - $n^2 \leq 25cn$  für alle  $n > n_0$ ;
    - Wähle  $n_1 = 25c + 1$ ; dann gilt aber für alle  $n > n_1$ :  $n^2 > 25cn$ , was ein Widerspruch ist.
  - Unsere Annahme  $f \in O(g)$  muss also falsch sein, d.h.  $f \notin O(g)$ .

Motivation

Laufzeit von  
Algorithmen

O-Notation

Bestimmung  
der asympto-  
tischen  
Laufzeit

Skalierbar-  
keit

Komplexi-  
tätstheorie

Quadrati-  
sche  
Falle

Zusammen-  
fassung





- Beispiel: Für  $f(n) = n^2$  und  $g(n) = 25n$  gilt:
- $g \in O(f)$ , da
  - für  $c = 25$  und  $n_0 = 1$ :  $\forall n > n_0 : g(n) \leq cf(n)$ , da
  - $25n \leq 25n^2$  für alle  $n > 1$ ;
- $f \notin O(g)$ :
  - Wir nehmen an, dass  $f \in O(g)$  gilt.
  - Seien  $c$  und  $n_0$  so gewählt, dass die Bedingung  $\forall n > n_0 : f(n) \leq cg(n)$ , erfüllt ist, also gilt:
    - $n^2 \leq 25cn$  für alle  $n > n_0$ ;
    - Wähle  $n_1 = 25c + 1$ ; dann gilt aber für alle  $n > n_1$ :  $n^2 > 25cn$ , was ein Widerspruch ist.
  - Unsere Annahme  $f \in O(g)$  muss also falsch sein, d.h.  $f \notin O(g)$ .

Motivation

Laufzeit von  
Algorithmen

O-Notation

Bestimmung  
der asympto-  
tischen  
Laufzeit

Skalierbar-  
keit

Komplexi-  
tätstheorie

Quadrati-  
sche  
Falle

Zusammen-  
fassung



- Beispiel: Für  $f(n) = n^2$  und  $g(n) = 25n$  gilt:
- $g \in O(f)$ , da
  - für  $c = 25$  und  $n_0 = 1$ :  $\forall n > n_0 : g(n) \leq cf(n)$ , da
  - $25n \leq 25n^2$  für alle  $n > 1$ ;
- $f \notin O(g)$ :
  - Wir nehmen an, dass  $f \in O(g)$  gilt.
  - Seien  $c$  und  $n_0$  so gewählt, dass die Bedingung  $\forall n > n_0 : f(n) \leq cg(n)$ , erfüllt ist, also gilt:
    - $n^2 \leq 25cn$  für alle  $n > n_0$ ;
    - Wähle  $n_1 = 25c + 1$ ; dann gilt aber für alle  $n > n_1$ :  $n^2 > 25cn$ , was ein Widerspruch ist.
  - Unsere Annahme  $f \in O(g)$  muss also falsch sein, d.h.  $f \notin O(g)$ .

Motivation

Laufzeit von  
Algorithmen

O-Notation

Bestimmung  
der asympto-  
tischen  
Laufzeit

Skalierbar-  
keit

Komplexi-  
tätstheorie

Quadrati-  
sche  
Falle

Zusammen-  
fassung



- Man schreibt oft  $f = O(g)$ , meint aber  $f \in O(g)$ .
- Insbesondere folgt aus  $f = O(g)$  nicht  $O(g) = f$ !
- Statt „ $O(f)$  mit  $f(n) = n^2 + 2n + 4$ “ schreibt man  $O(n^2 + 2n + 4)$ .
- Einfache Regeln:
  - $f = O(f)$  (= bedeutet  $\in$ )
  - $O(O(f)) = O(f)$  (= bedeutet hier und im weiteren  $\subseteq$ )
  - $O(kf) = O(f)$  für eine Konstante  $k > 0$
  - $O(k+f) = O(f)$  für eine Konstante  $k \geq 0$
  - Additionsregel:  $O(f) + O(g) = O(\max\{f, g\})$
  - Multiplikationsregel:  $O(f) \cdot O(g) = O(f \cdot g)$

Motivation

Laufzeit von  
Algorithmen

**O-Notation**

Bestimmung  
der asympto-  
tischen  
Laufzeit

Skalierbar-  
keit

Komplexi-  
tätstheorie

Quadrati-  
sche  
Falle

Zusammen-  
fassung



- Man schreibt oft  $f = O(g)$ , meint aber  $f \in O(g)$ .
- Insbesondere folgt aus  $f = O(g)$  nicht  $O(g) = f$ !
- Statt „ $O(f)$  mit  $f(n) = n^2 + 2n + 4$ “ schreibt man  $O(n^2 + 2n + 4)$ .
- Einfache Regeln:
  - $f = O(f)$  (= bedeutet  $\in$ )
  - $O(O(f)) = O(f)$  (= bedeutet hier und im weiteren  $\subseteq$ )
  - $O(kf) = O(f)$  für eine Konstante  $k > 0$
  - $O(k + f) = O(f)$  für eine Konstante  $k \geq 0$
  - Additionsregel:  $O(f) + O(g) = O(\max\{f, g\})$
  - Multiplikationsregel:  $O(f) \cdot O(g) = O(f \cdot g)$

Motivation

Laufzeit von  
Algorithmen

$O$ -Notation

Bestimmung  
der asympto-  
tischen  
Laufzeit

Skalierbar-  
keit

Komplexi-  
tätstheorie

Quadrati-  
sche  
Falle

Zusammen-  
fassung



- Man schreibt oft  $f = O(g)$ , meint aber  $f \in O(g)$ .
- Insbesondere folgt aus  $f = O(g)$  nicht  $O(g) = f$ !
- Statt „ $O(f)$  mit  $f(n) = n^2 + 2n + 4$ “ schreibt man  $O(n^2 + 2n + 4)$ .
- Einfache Regeln:
  - $f = O(f)$  (= bedeutet  $\in$ )
  - $O(O(f)) = O(f)$  (= bedeutet hier und im weiteren  $\subseteq$ )
  - $O(kf) = O(f)$  für eine Konstante  $k > 0$
  - $O(k + f) = O(f)$  für eine Konstante  $k \geq 0$
  - Additionsregel:  $O(f) + O(g) = O(\max\{f, g\})$
  - Multiplikationsregel:  $O(f) \cdot O(g) = O(f \cdot g)$

Motivation

Laufzeit von  
Algorithmen

$O$ -Notation

Bestimmung  
der asympto-  
tischen  
Laufzeit

Skalierbar-  
keit

Komplexi-  
tätstheorie

Quadrati-  
sche  
Falle

Zusammen-  
fassung



- Man schreibt oft  $f = O(g)$ , meint aber  $f \in O(g)$ .
- Insbesondere folgt aus  $f = O(g)$  nicht  $O(g) = f$ !
- Statt „ $O(f)$  mit  $f(n) = n^2 + 2n + 4$ “ schreibt man  $O(n^2 + 2n + 4)$ .
- Einfache Regeln:
  - $f = O(f)$  (= bedeutet  $\in$ )
  - $O(O(f)) = O(f)$  (= bedeutet hier und im weiteren  $\subseteq$ )
  - $O(kf) = O(f)$  für eine Konstante  $k > 0$
  - $O(k + f) = O(f)$  für eine Konstante  $k \geq 0$
  - Additionsregel:  $O(f) + O(g) = O(\max\{f, g\})$
  - Multiplikationsregel:  $O(f) \cdot O(g) = O(f \cdot g)$

Motivation

Laufzeit von  
Algorithmen

$O$ -Notation

Bestimmung  
der asympto-  
tischen  
Laufzeit

Skalierbar-  
keit

Komplexi-  
tätstheorie

Quadrati-  
sche  
Falle

Zusammen-  
fassung



- Man schreibt oft  $f = O(g)$ , meint aber  $f \in O(g)$ .
- Insbesondere folgt aus  $f = O(g)$  nicht  $O(g) = f$ !
- Statt „ $O(f)$  mit  $f(n) = n^2 + 2n + 4$ “ schreibt man  $O(n^2 + 2n + 4)$ .
- Einfache Regeln:
  - $f = O(f)$  (= bedeutet  $\in$ )
  - $O(O(f)) = O(f)$  (= bedeutet hier und im weiteren  $\subseteq$ )
  - $O(kf) = O(f)$  für eine Konstante  $k > 0$
  - $O(k + f) = O(f)$  für eine Konstante  $k \geq 0$
  - Additionsregel:  $O(f) + O(g) = O(\max\{f, g\})$
  - Multiplikationsregel:  $O(f) \cdot O(g) = O(f \cdot g)$

Motivation

Laufzeit von  
Algorithmen

$O$ -Notation

Bestimmung  
der asympto-  
tischen  
Laufzeit

Skalierbar-  
keit

Komplexi-  
tätstheorie

Quadrati-  
sche  
Falle

Zusammen-  
fassung



- Man schreibt oft  $f = O(g)$ , meint aber  $f \in O(g)$ .
- Insbesondere folgt aus  $f = O(g)$  nicht  $O(g) = f$ !
- Statt „ $O(f)$  mit  $f(n) = n^2 + 2n + 4$ “ schreibt man  $O(n^2 + 2n + 4)$ .
- Einfache Regeln:
  - $f = O(f)$  (= bedeutet  $\in$ )
  - $O(O(f)) = O(f)$  (= bedeutet hier und im weiteren  $\subseteq$ )
  - $O(kf) = O(f)$  für eine Konstante  $k > 0$
  - $O(k + f) = O(f)$  für eine Konstante  $k \geq 0$
  - Additionsregel:  $O(f) + O(g) = O(\max\{f, g\})$
  - Multiplikationsregel:  $O(f) \cdot O(g) = O(f \cdot g)$

Motivation

Laufzeit von  
Algorithmen

$O$ -Notation

Bestimmung  
der asympto-  
tischen  
Laufzeit

Skalierbar-  
keit

Komplexi-  
tätstheorie

Quadrati-  
sche  
Falle

Zusammen-  
fassung





- Man schreibt oft  $f = O(g)$ , meint aber  $f \in O(g)$ .
- Insbesondere folgt aus  $f = O(g)$  nicht  $O(g) = f$ !
- Statt „ $O(f)$  mit  $f(n) = n^2 + 2n + 4$ “ schreibt man  $O(n^2 + 2n + 4)$ .
- Einfache Regeln:
  - $f = O(f)$  (= bedeutet  $\in$ )
  - $O(O(f)) = O(f)$  (= bedeutet hier und im weiteren  $\subseteq$ )
  - $O(kf) = O(f)$  für eine Konstante  $k > 0$
  - $O(k + f) = O(f)$  für eine Konstante  $k \geq 0$
  - Additionsregel:  $O(f) + O(g) = O(\max\{f, g\})$
  - Multiplikationsregel:  $O(f) \cdot O(g) = O(f \cdot g)$

Motivation

Laufzeit von  
Algorithmen

$O$ -Notation

Bestimmung  
der asympto-  
tischen  
Laufzeit

Skalierbar-  
keit

Komplexi-  
tätstheorie

Quadrati-  
sche  
Falle

Zusammen-  
fassung



- Man schreibt oft  $f = O(g)$ , meint aber  $f \in O(g)$ .
- Insbesondere folgt aus  $f = O(g)$  nicht  $O(g) = f$ !
- Statt „ $O(f)$  mit  $f(n) = n^2 + 2n + 4$ “ schreibt man  $O(n^2 + 2n + 4)$ .
- Einfache Regeln:
  - $f = O(f)$  (= bedeutet  $\in$ )
  - $O(O(f)) = O(f)$  (= bedeutet hier und im weiteren  $\subseteq$ )
  - $O(kf) = O(f)$  für eine Konstante  $k > 0$
  - $O(k + f) = O(f)$  für eine Konstante  $k \geq 0$
  - Additionsregel:  $O(f) + O(g) = O(\max\{f, g\})$
  - Multiplikationsregel:  $O(f) \cdot O(g) = O(f \cdot g)$

Motivation

Laufzeit von  
Algorithmen

$O$ -Notation

Bestimmung  
der asympto-  
tischen  
Laufzeit

Skalierbar-  
keit

Komplexi-  
tätstheorie

Quadrati-  
sche  
Falle

Zusammen-  
fassung



- Man schreibt oft  $f = O(g)$ , meint aber  $f \in O(g)$ .
- Insbesondere folgt aus  $f = O(g)$  nicht  $O(g) = f$ !
- Statt „ $O(f)$  mit  $f(n) = n^2 + 2n + 4$ “ schreibt man  $O(n^2 + 2n + 4)$ .
- Einfache Regeln:
  - $f = O(f)$  (= bedeutet  $\in$ )
  - $O(O(f)) = O(f)$  (= bedeutet hier und im weiteren  $\subseteq$ )
  - $O(kf) = O(f)$  für eine Konstante  $k > 0$
  - $O(k + f) = O(f)$  für eine Konstante  $k \geq 0$
  - Additionsregel:  $O(f) + O(g) = O(\max\{f, g\})$
  - Multiplikationsregel:  $O(f) \cdot O(g) = O(f \cdot g)$

Motivation

Laufzeit von  
Algorithmen

$O$ -Notation

Bestimmung  
der asympto-  
tischen  
Laufzeit

Skalierbar-  
keit

Komplexi-  
tätstheorie

Quadrati-  
sche  
Falle

Zusammen-  
fassung



- Man schreibt oft  $f = O(g)$ , meint aber  $f \in O(g)$ .
- Insbesondere folgt aus  $f = O(g)$  nicht  $O(g) = f$ !
- Statt „ $O(f)$  mit  $f(n) = n^2 + 2n + 4$ “ schreibt man  $O(n^2 + 2n + 4)$ .
- Einfache Regeln:
  - $f = O(f)$  (= bedeutet  $\in$ )
  - $O(O(f)) = O(f)$  (= bedeutet hier und im weiteren  $\subseteq$ )
  - $O(kf) = O(f)$  für eine Konstante  $k > 0$
  - $O(k + f) = O(f)$  für eine Konstante  $k \geq 0$
  - Additionsregel:  $O(f) + O(g) = O(\max\{f, g\})$
  - Multiplikationsregel:  $O(f) \cdot O(g) = O(f \cdot g)$

Motivation

Laufzeit von  
Algorithmen

$O$ -Notation

Bestimmung  
der asympto-  
tischen  
Laufzeit

Skalierbar-  
keit

Komplexi-  
tätstheorie

Quadrati-  
sche  
Falle

Zusammen-  
fassung



- Additionsregel:  $O(f) + O(g) = O(\max\{f, g\})$ .
- Mit  $O(f) + O(g)$  ist gemeint: Die Klasse aller Funktionen  $f' + g'$  mit  $f' \in O(f)$  und  $g' \in O(g)$ .
- Sei also  $f' \in O(f)$  und  $g' \in O(g)$ .
- D.h. es ex.  $c_1, c_2, n_1$  und  $n_2$  mit:  
 $f'(n) \leq c_1 \cdot f(n)$  für alle  $n \geq n_1$  und  
 $g'(n) \leq c_2 \cdot g(n)$  für alle  $n \geq n_2$ .
- Setze  $n_0 = \max\{n_1, n_2\}$  und  $c = c_1 + c_2$ .
- Dann gilt offensichtlich:  $f'(n) + g'(n) \leq c \cdot \max\{f(n), g(n)\}$   
für alle  $n \geq n_0$ .
- Die Additionsregel ist relevant für die  
**Hintereinanderausführung** von Anweisungen in  
Programmen.

Motivation

Laufzeit von  
Algorithmen

O-Notation

Bestimmung  
der asympto-  
tischen  
Laufzeit

Skalierbar-  
keit

Komplexi-  
tätstheorie

Quadrati-  
sche  
Falle

Zusammen-  
fassung

- Additionsregel:  $O(f) + O(g) = O(\max\{f, g\})$ .
- Mit  $O(f) + O(g)$  ist gemeint: Die Klasse aller Funktionen  $f' + g'$  mit  $f' \in O(f)$  und  $g' \in O(g)$ .
- Sei also  $f' \in O(f)$  und  $g' \in O(g)$ .
- D.h. es ex.  $c_1, c_2, n_1$  und  $n_2$  mit:  
 $f'(n) \leq c_1 \cdot f(n)$  für alle  $n \geq n_1$  und  
 $g'(n) \leq c_2 \cdot g(n)$  für alle  $n \geq n_2$ .
- Setze  $n_0 = \max\{n_1, n_2\}$  und  $c = c_1 + c_2$ .
- Dann gilt offensichtlich:  $f'(n) + g'(n) \leq c \cdot \max\{f(n), g(n)\}$   
für alle  $n \geq n_0$ .
- Die Additionsregel ist relevant für die  
**Hintereinanderausführung** von Anweisungen in  
Programmen.

Motivation

Laufzeit von  
Algorithmen

O-Notation

Bestimmung  
der asympto-  
tischen  
Laufzeit

Skalierbar-  
keit

Komplexi-  
tätstheorie

Quadrati-  
sche  
Falle

Zusammen-  
fassung

- Additionsregel:  $O(f) + O(g) = O(\max\{f, g\})$ .
- Mit  $O(f) + O(g)$  ist gemeint: Die Klasse aller Funktionen  $f' + g'$  mit  $f' \in O(f)$  und  $g' \in O(g)$ .
- Sei also  $f' \in O(f)$  und  $g' \in O(g)$ .
- D.h. es ex.  $c_1, c_2, n_1$  und  $n_2$  mit:  
 $f'(n) \leq c_1 \cdot f(n)$  für alle  $n \geq n_1$  und  
 $g'(n) \leq c_2 \cdot g(n)$  für alle  $n \geq n_2$ .
- Setze  $n_0 = \max\{n_1, n_2\}$  und  $c = c_1 + c_2$ .
- Dann gilt offensichtlich:  $f'(n) + g'(n) \leq c \cdot \max\{f(n), g(n)\}$   
für alle  $n \geq n_0$ .
- Die Additionsregel ist relevant für die  
**Hintereinanderausführung** von Anweisungen in  
Programmen.

Motivation

Laufzeit von  
Algorithmen

O-Notation

Bestimmung  
der asympto-  
tischen  
Laufzeit

Skalierbar-  
keit

Komplexi-  
tätstheorie

Quadrati-  
sche  
Falle

Zusammen-  
fassung

- Additionsregel:  $O(f) + O(g) = O(\max\{f, g\})$ .
- Mit  $O(f) + O(g)$  ist gemeint: Die Klasse aller Funktionen  $f' + g'$  mit  $f' \in O(f)$  und  $g' \in O(g)$ .
- Sei also  $f' \in O(f)$  und  $g' \in O(g)$ .
- D.h. es ex.  $c_1, c_2, n_1$  und  $n_2$  mit:  
 $f'(n) \leq c_1 \cdot f(n)$  für alle  $n \geq n_1$  und  
 $g'(n) \leq c_2 \cdot g(n)$  für alle  $n \geq n_2$ .
- Setze  $n_0 = \max\{n_1, n_2\}$  und  $c = c_1 + c_2$ .
- Dann gilt offensichtlich:  $f'(n) + g'(n) \leq c \cdot \max\{f(n), g(n)\}$   
für alle  $n \geq n_0$ .
- Die Additionsregel ist relevant für die  
**Hintereinanderausführung** von Anweisungen in  
Programmen.

Motivation

Laufzeit von  
Algorithmen

O-Notation

Bestimmung  
der asympto-  
tischen  
Laufzeit

Skalierbar-  
keit

Komplexi-  
tätstheorie

Quadrati-  
sche  
Falle

Zusammen-  
fassung



- Additionsregel:  $O(f) + O(g) = O(\max\{f, g\})$ .
- Mit  $O(f) + O(g)$  ist gemeint: Die Klasse aller Funktionen  $f' + g'$  mit  $f' \in O(f)$  und  $g' \in O(g)$ .
- Sei also  $f' \in O(f)$  und  $g' \in O(g)$ .
- D.h. es ex.  $c_1, c_2, n_1$  und  $n_2$  mit:  
 $f'(n) \leq c_1 \cdot f(n)$  für alle  $n \geq n_1$  und  
 $g'(n) \leq c_2 \cdot g(n)$  für alle  $n \geq n_2$ .
- Setze  $n_0 = \max\{n_1, n_2\}$  und  $c = c_1 + c_2$ .
- Dann gilt offensichtlich:  $f'(n) + g'(n) \leq c \cdot \max\{f(n), g(n)\}$   
für alle  $n \geq n_0$ .
- Die Additionsregel ist relevant für die  
**Hintereinanderausführung** von Anweisungen in  
Programmen.

Motivation

Laufzeit von  
Algorithmen

O-Notation

Bestimmung  
der asympto-  
tischen  
Laufzeit

Skalierbar-  
keit

Komplexi-  
tätstheorie

Quadrati-  
sche  
Falle

Zusammen-  
fassung

- Additionsregel:  $O(f) + O(g) = O(\max\{f, g\})$ .
- Mit  $O(f) + O(g)$  ist gemeint: Die Klasse aller Funktionen  $f' + g'$  mit  $f' \in O(f)$  und  $g' \in O(g)$ .
- Sei also  $f' \in O(f)$  und  $g' \in O(g)$ .
- D.h. es ex.  $c_1, c_2, n_1$  und  $n_2$  mit:  
 $f'(n) \leq c_1 \cdot f(n)$  für alle  $n \geq n_1$  und  
 $g'(n) \leq c_2 \cdot g(n)$  für alle  $n \geq n_2$ .
- Setze  $n_0 = \max\{n_1, n_2\}$  und  $c = c_1 + c_2$ .
- Dann gilt offensichtlich:  $f'(n) + g'(n) \leq c \cdot \max\{f(n), g(n)\}$   
für alle  $n \geq n_0$ .
- Die Additionsregel ist relevant für die  
Hintereinanderausführung von Anweisungen in  
Programmen.

Motivation

Laufzeit von  
Algorithmen

O-Notation

Bestimmung  
der asympto-  
tischen  
Laufzeit

Skalierbar-  
keit

Komplexi-  
tätstheorie

Quadrati-  
sche  
Falle

Zusammen-  
fassung



- Additionsregel:  $O(f) + O(g) = O(\max\{f, g\})$ .
- Mit  $O(f) + O(g)$  ist gemeint: Die Klasse aller Funktionen  $f' + g'$  mit  $f' \in O(f)$  und  $g' \in O(g)$ .
- Sei also  $f' \in O(f)$  und  $g' \in O(g)$ .
- D.h. es ex.  $c_1, c_2, n_1$  und  $n_2$  mit:  
 $f'(n) \leq c_1 \cdot f(n)$  für alle  $n \geq n_1$  und  
 $g'(n) \leq c_2 \cdot g(n)$  für alle  $n \geq n_2$ .
- Setze  $n_0 = \max\{n_1, n_2\}$  und  $c = c_1 + c_2$ .
- Dann gilt offensichtlich:  $f'(n) + g'(n) \leq c \cdot \max\{f(n), g(n)\}$   
für alle  $n \geq n_0$ .
- Die Additionsregel ist relevant für die  
**Hintereinanderausführung** von Anweisungen in  
Programmen.

Motivation

Laufzeit von  
Algorithmen

O-Notation

Bestimmung  
der asympto-  
tischen  
Laufzeit

Skalierbar-  
keit

Komplexi-  
tätstheorie

Quadrati-  
sche  
Falle

Zusammen-  
fassung



- Multiplikationsregel:  $O(f) \cdot O(g) = O(f \cdot g)$ .
- Sei  $f' \in O(f)$  und  $g' \in O(g)$ .
- D.h. es ex.  $c_1, c_2, n_1$  und  $n_2$  mit:  
 $f'(n) \leq c_1 \cdot f(n)$  für alle  $n \geq n_1$  und  
 $g'(n) \leq c_2 \cdot g(n)$  für alle  $n \geq n_2$ .
- Setze  $n_0 = \max\{n_1, n_2\}$  und  $c = c_1 \cdot c_2$ .
- Dann gilt offensichtlich:  $f'(n) \cdot g'(n) \leq c \cdot f(n) \cdot g(n)$  für alle  $n \geq n_0$ .
- Die Multiplikationsregel ist relevant für die **Ineinanderschachtelung** von Schleifen in Programmen.

Motivation

Laufzeit von  
Algorithmen

O-Notation

Bestimmung  
der asympto-  
tischen  
Laufzeit

Skalierbar-  
keit

Komplexi-  
tätstheorie

Quadrati-  
sche  
Falle

Zusammen-  
fassung



- Multiplikationsregel:  $O(f) \cdot O(g) = O(f \cdot g)$ .
- Sei  $f' \in O(f)$  und  $g' \in O(g)$ .
- D.h. es ex.  $c_1, c_2, n_1$  und  $n_2$  mit:  
 $f'(n) \leq c_1 \cdot f(n)$  für alle  $n \geq n_1$  und  
 $g'(n) \leq c_2 \cdot g(n)$  für alle  $n \geq n_2$ .
- Setze  $n_0 = \max\{n_1, n_2\}$  und  $c = c_1 \cdot c_2$ .
- Dann gilt offensichtlich:  $f'(n) \cdot g'(n) \leq c \cdot f(n) \cdot g(n)$  für alle  $n \geq n_0$ .
- Die Multiplikationsregel ist relevant für die **Ineinanderschachtelung** von Schleifen in Programmen.

Motivation

Laufzeit von  
Algorithmen

O-Notation

Bestimmung  
der asympto-  
tischen  
Laufzeit

Skalierbar-  
keit

Komplexi-  
tätstheorie

Quadrati-  
sche  
Falle

Zusammen-  
fassung



- Multiplikationsregel:  $O(f) \cdot O(g) = O(f \cdot g)$ .
- Sei  $f' \in O(f)$  und  $g' \in O(g)$ .
- D.h. es ex.  $c_1, c_2, n_1$  und  $n_2$  mit:  
 $f'(n) \leq c_1 \cdot f(n)$  für alle  $n \geq n_1$  und  
 $g'(n) \leq c_2 \cdot g(n)$  für alle  $n \geq n_2$ .
- Setze  $n_0 = \max\{n_1, n_2\}$  und  $c = c_1 \cdot c_2$ .
- Dann gilt offensichtlich:  $f'(n) \cdot g'(n) \leq c \cdot f(n) \cdot g(n)$  für alle  $n \geq n_0$ .
- Die Multiplikationsregel ist relevant für die **Ineinanderschachtelung** von Schleifen in Programmen.

Motivation

Laufzeit von  
Algorithmen

O-Notation

Bestimmung  
der asympto-  
tischen  
Laufzeit

Skalierbar-  
keit

Komplexi-  
tätstheorie

Quadrati-  
sche  
Falle

Zusammen-  
fassung



- Multiplikationsregel:  $O(f) \cdot O(g) = O(f \cdot g)$ .
- Sei  $f' \in O(f)$  und  $g' \in O(g)$ .
- D.h. es ex.  $c_1, c_2, n_1$  und  $n_2$  mit:  
 $f'(n) \leq c_1 \cdot f(n)$  für alle  $n \geq n_1$  und  
 $g'(n) \leq c_2 \cdot g(n)$  für alle  $n \geq n_2$ .
- Setze  $n_0 = \max\{n_1, n_2\}$  und  $c = c_1 \cdot c_2$ .
- Dann gilt offensichtlich:  $f'(n) \cdot g'(n) \leq c \cdot f(n) \cdot g(n)$  für alle  $n \geq n_0$ .
- Die Multiplikationsregel ist relevant für die **Ineinanderschachtelung** von Schleifen in Programmen.

Motivation

Laufzeit von  
Algorithmen

O-Notation

Bestimmung  
der asympto-  
tischen  
Laufzeit

Skalierbar-  
keit

Komplexi-  
tätstheorie

Quadrati-  
sche  
Falle

Zusammen-  
fassung



- Multiplikationsregel:  $O(f) \cdot O(g) = O(f \cdot g)$ .
- Sei  $f' \in O(f)$  und  $g' \in O(g)$ .
- D.h. es ex.  $c_1, c_2, n_1$  und  $n_2$  mit:  
 $f'(n) \leq c_1 \cdot f(n)$  für alle  $n \geq n_1$  und  
 $g'(n) \leq c_2 \cdot g(n)$  für alle  $n \geq n_2$ .
- Setze  $n_0 = \max\{n_1, n_2\}$  und  $c = c_1 \cdot c_2$ .
- Dann gilt offensichtlich:  $f'(n) \cdot g'(n) \leq c \cdot f(n) \cdot g(n)$  für alle  $n \geq n_0$ .
- Die Multiplikationsregel ist relevant für die **Ineinanderschachtelung** von Schleifen in Programmen.

Motivation

Laufzeit von  
Algorithmen

O-Notation

Bestimmung  
der asympto-  
tischen  
Laufzeit

Skalierbar-  
keit

Komplexi-  
tätstheorie

Quadrati-  
sche  
Falle

Zusammen-  
fassung





- Multiplikationsregel:  $O(f) \cdot O(g) = O(f \cdot g)$ .
- Sei  $f' \in O(f)$  und  $g' \in O(g)$ .
- D.h. es ex.  $c_1, c_2, n_1$  und  $n_2$  mit:  
 $f'(n) \leq c_1 \cdot f(n)$  für alle  $n \geq n_1$  und  
 $g'(n) \leq c_2 \cdot g(n)$  für alle  $n \geq n_2$ .
- Setze  $n_0 = \max\{n_1, n_2\}$  und  $c = c_1 \cdot c_2$ .
- Dann gilt offensichtlich:  $f'(n) \cdot g'(n) \leq c \cdot f(n) \cdot g(n)$  für alle  $n \geq n_0$ .
- Die Multiplikationsregel ist relevant für die **Ineinanderschachtelung** von Schleifen in Programmen.

Motivation

Laufzeit von  
Algorithmen

O-Notation

Bestimmung  
der asympto-  
tischen  
Laufzeit

Skalierbar-  
keit

Komplexi-  
tätstheorie

Quadrati-  
sche  
Falle

Zusammen-  
fassung

1  $2n^3 + 3n^2 + 10n + 2 = O(n^3)$  (betrachte  $c = 17$  und  $n_0 = 1$ )

*Regel:* Bei Polynomen dominieren die Terme mit dem höchsten Exponenten.

2  $\frac{n^3+n}{n^4-2} = O(n^{-1})$  (betrachte  $c = 4$  und  $n_0 = 2$ )

3  $n^k = O(e^n)$  für fixes  $k$  (wähle  $c = k!$  und  $n_0 \geq 0$ ).

Denn  $\frac{n^k}{k!} \leq \sum_{i=0}^{\infty} \frac{n^i}{i!} = e^n$ .

*Regel:* Polynome werden durch die Exponentialfunktion dominiert.

4  $O(2^{1000}) = O(1)$ : Alle konstanten Funktionen sind äquivalent.

Motivation

Laufzeit von Algorithmen

O-Notation

Bestimmung der asymptotischen Laufzeit

Skalierbarkeit

Komplexitätstheorie

Quadratische Falle

Zusammenfassung

1  $2n^3 + 3n^2 + 10n + 2 = O(n^3)$  (betrachte  $c = 17$  und  $n_0 = 1$ )

*Regel:* Bei Polynomen dominieren die Terme mit dem höchsten Exponenten.

2  $\frac{n^3+n}{n^4-2} = O(n^{-1})$  (betrachte  $c = 4$  und  $n_0 = 2$ )

3  $n^k = O(e^n)$  für fixes  $k$  (wähle  $c = k!$  und  $n_0 \geq 0$ ).

Denn  $\frac{n^k}{k!} \leq \sum_{i=0}^{\infty} \frac{n^i}{i!} = e^n$ .

*Regel:* Polynome werden durch die Exponentialfunktion dominiert.

4  $O(2^{1000}) = O(1)$ : Alle konstanten Funktionen sind äquivalent.

Motivation

Laufzeit von Algorithmen

O-Notation

Bestimmung der asymptotischen Laufzeit

Skalierbarkeit

Komplexitätstheorie

Quadratische Falle

Zusammenfassung

1  $2n^3 + 3n^2 + 10n + 2 = O(n^3)$  (betrachte  $c = 17$  und  $n_0 = 1$ )

*Regel:* Bei Polynomen dominieren die Terme mit dem höchsten Exponenten.

2  $\frac{n^3+n}{n^4-2} = O(n^{-1})$  (betrachte  $c = 4$  und  $n_0 = 2$ )

3  $n^k = O(e^n)$  für fixes  $k$  (wähle  $c = k!$  und  $n_0 \geq 0$ ).

Denn  $\frac{n^k}{k!} \leq \sum_{i=0}^{\infty} \frac{n^i}{i!} = e^n$ .

*Regel:* Polynome werden durch die Exponentialfunktion dominiert.

4  $O(2^{1000}) = O(1)$ : Alle konstanten Funktionen sind äquivalent.

Motivation

Laufzeit von Algorithmen

O-Notation

Bestimmung der asymptotischen Laufzeit

Skalierbarkeit

Komplexitätstheorie

Quadratische Falle

Zusammenfassung

1  $2n^3 + 3n^2 + 10n + 2 = O(n^3)$  (betrachte  $c = 17$  und  $n_0 = 1$ )

*Regel:* Bei Polynomen dominieren die Terme mit dem höchsten Exponenten.

2  $\frac{n^3+n}{n^4-2} = O(n^{-1})$  (betrachte  $c = 4$  und  $n_0 = 2$ )

3  $n^k = O(e^n)$  für fixes  $k$  (wähle  $c = k!$  und  $n_0 \geq 0$ ).

Denn  $\frac{n^k}{k!} \leq \sum_{i=0}^{\infty} \frac{n^i}{i!} = e^n$ .

*Regel:* Polynome werden durch die Exponentialfunktion dominiert.

4  $O(2^{1000}) = O(1)$ : Alle konstanten Funktionen sind äquivalent.

Motivation

Laufzeit von Algorithmen

O-Notation

Bestimmung der asymptotischen Laufzeit

Skalierbarkeit

Komplexitätstheorie

Quadratische Falle

Zusammenfassung



- $O(1)$ : konstante Funktionen
- $O(\log n)$ : logarithmische Funktionen
- $O(n)$ : lineare Funktionen
- $O(n \log n)$ : log-lineare Funktionen
- $O(n^2)$ : quadratische Funktionen
- $O(n^k)$  für bel., festes  $k \in \mathbf{N}$ : polynomielle Funktionen
- $O(k^n)$ : für bel., festes  $k \in \mathbf{N}$ : exponentielle Funktionen

Motivation

Laufzeit von  
Algorithmen

**O-Notation**

Bestimmung  
der asympto-  
tischen  
Laufzeit

Skalierbar-  
keit

Komplexi-  
tätstheorie

Quadrati-  
sche  
Falle

Zusammen-  
fassung



- $O(1)$ : konstante Funktionen
- $O(\log n)$ : logarithmische Funktionen
- $O(n)$ : lineare Funktionen
- $O(n \log n)$ : log-lineare Funktionen
- $O(n^2)$ : quadratische Funktionen
- $O(n^k)$  für bel., festes  $k \in \mathbf{N}$ : polynomielle Funktionen
- $O(k^n)$ : für bel., festes  $k \in \mathbf{N}$ : exponentielle Funktionen

Motivation

Laufzeit von  
Algorithmen

**O-Notation**

Bestimmung  
der asympto-  
tischen  
Laufzeit

Skalierbar-  
keit

Komplexi-  
tätstheorie

Quadrati-  
sche  
Falle

Zusammen-  
fassung



- $O(1)$ : konstante Funktionen
- $O(\log n)$ : logarithmische Funktionen
- $O(n)$ : lineare Funktionen
- $O(n \log n)$ : log-lineare Funktionen
- $O(n^2)$ : quadratische Funktionen
- $O(n^k)$  für bel., festes  $k \in \mathbf{N}$ : polynomielle Funktionen
- $O(k^n)$ : für bel., festes  $k \in \mathbf{N}$ : exponentielle Funktionen

Motivation

Laufzeit von  
Algorithmen

**O-Notation**

Bestimmung  
der asympto-  
tischen  
Laufzeit

Skalierbar-  
keit

Komplexi-  
tätstheorie

Quadrati-  
sche  
Falle

Zusammen-  
fassung





- $O(1)$ : konstante Funktionen
- $O(\log n)$ : logarithmische Funktionen
- $O(n)$ : lineare Funktionen
- $O(n \log n)$ : log-lineare Funktionen
- $O(n^2)$ : quadratische Funktionen
- $O(n^k)$  für bel., festes  $k \in \mathbb{N}$ : polynomielle Funktionen
- $O(k^n)$ : für bel., festes  $k \in \mathbb{N}$ : exponentielle Funktionen

Motivation

Laufzeit von  
Algorithmen

**O-Notation**

Bestimmung  
der asympto-  
tischen  
Laufzeit

Skalierbar-  
keit

Komplexi-  
tätstheorie

Quadrati-  
sche  
Falle

Zusammen-  
fassung



- $O(1)$ : konstante Funktionen
- $O(\log n)$ : logarithmische Funktionen
- $O(n)$ : lineare Funktionen
- $O(n \log n)$ : log-lineare Funktionen
- $O(n^2)$ : quadratische Funktionen
- $O(n^k)$  für bel., festes  $k \in \mathbb{N}$ : polynomielle Funktionen
- $O(k^n)$ : für bel., festes  $k \in \mathbb{N}$ : exponentielle Funktionen

Motivation

Laufzeit von  
Algorithmen

**O-Notation**

Bestimmung  
der asympto-  
tischen  
Laufzeit

Skalierbar-  
keit

Komplexi-  
tätstheorie

Quadrati-  
sche  
Falle

Zusammen-  
fassung



- $O(1)$ : konstante Funktionen
- $O(\log n)$ : logarithmische Funktionen
- $O(n)$ : lineare Funktionen
- $O(n \log n)$ : log-lineare Funktionen
- $O(n^2)$ : quadratische Funktionen
- $O(n^k)$  für bel., festes  $k \in \mathbf{N}$ : polynomielle Funktionen
- $O(k^n)$ : für bel., festes  $k \in \mathbf{N}$ : exponentielle Funktionen

Motivation

Laufzeit von  
Algorithmen

**O-Notation**

Bestimmung  
der asympto-  
tischen  
Laufzeit

Skalierbar-  
keit

Komplexi-  
tätstheorie

Quadrati-  
sche  
Falle

Zusammen-  
fassung



- $O(1)$ : konstante Funktionen
- $O(\log n)$ : logarithmische Funktionen
- $O(n)$ : lineare Funktionen
- $O(n \log n)$ : log-lineare Funktionen
- $O(n^2)$ : quadratische Funktionen
- $O(n^k)$  für bel., festes  $k \in \mathbf{N}$ : polynomielle Funktionen
- $O(k^n)$ : für bel., festes  $k \in \mathbf{N}$ : exponentielle Funktionen

Motivation

Laufzeit von  
Algorithmen

**O-Notation**

Bestimmung  
der asympto-  
tischen  
Laufzeit

Skalierbar-  
keit

Komplexi-  
tätstheorie

Quadrati-  
sche  
Falle

Zusammen-  
fassung



# Bestimmung der asymptotischen Laufzeit

Motivation

Laufzeit von Algorithmen

O-Notation

Bestimmung der asymptotischen Laufzeit

Skalierbarkeit

Komplexitätstheorie

Quadratische Falle

Zusammenfassung

# Bestimmen der Größenordnung der Laufzeit für Programmstück $A$



- $A$  ist einfache Zuweisung oder I/O-Anweisung:  $O(1)$
- $A$  ist eine Folge von Anweisungen oder Folge von Operationen: Additionsregel anwenden.
- $A$  ist eine `if`-Anweisung:
  - „`if cond: B`“: Additionsregel für Laufzeit von `cond` und Laufzeit von  $B$ .
  - „`if cond: B; else: C`“: Maximum der Laufzeit von  $B$  und  $C$ . Dann Additionsregel für `cond` und das Maximum.
- $A$  ist eine Schleife „`while cond: B`“. Bestimme Maximum der Laufzeit von `cond` und  $B$  innerhalb der Schleifenausführung. Multipliziere mit Anzahl der Schleifenausführungen.
- Wenn  $A$  `for`-Schleife ist, entsprechend.
- $A$  ist Funktionsaufruf: Bestimme den Laufzeitaufwand für die aufgerufene Funktion.

Motivation

Laufzeit von Algorithmen

$O$ -Notation

Bestimmung der asymptotischen Laufzeit

Skalierbarkeit

Komplexitätstheorie

Quadratische Falle

Zusammenfassung

# Bestimmen der Größenordnung der Laufzeit für Programmstück $A$



- $A$  ist einfache Zuweisung oder I/O-Anweisung:  $O(1)$
- $A$  ist eine Folge von Anweisungen oder Folge von Operationen: Additionsregel anwenden.
- $A$  ist eine `if`-Anweisung:
  - „`if cond: B`“: Additionsregel für Laufzeit von `cond` und Laufzeit von  $B$ .
  - „`if cond: B; else: C`“: Maximum der Laufzeit von  $B$  und  $C$ . Dann Additionsregel für `cond` und das Maximum.
- $A$  ist eine Schleife „`while cond: B`“. Bestimme Maximum der Laufzeit von `cond` und  $B$  innerhalb der Schleifenausführung. Multipliziere mit Anzahl der Schleifenausführungen.
- Wenn  $A$  `for`-Schleife ist, entsprechend.
- $A$  ist Funktionsaufruf: Bestimme den Laufzeitaufwand für die aufgerufene Funktion.

Motivation

Laufzeit von Algorithmen

$O$ -Notation

Bestimmung der asymptotischen Laufzeit

Skalierbarkeit

Komplexitätstheorie

Quadratische Falle

Zusammenfassung

# Bestimmen der Größenordnung der Laufzeit für Programmstück $A$



- $A$  ist einfache Zuweisung oder I/O-Anweisung:  $O(1)$
- $A$  ist eine Folge von Anweisungen oder Folge von Operationen: Additionsregel anwenden.
- $A$  ist eine `if`-Anweisung:
  - „`if cond: B`“: Additionsregel für Laufzeit von `cond` und Laufzeit von `B`.
  - „`if cond: B; else: C`“: Maximum der Laufzeit von `B` und `C`. Dann Additionsregel für `cond` und das Maximum.
- $A$  ist eine Schleife „`while cond: B`“. Bestimme Maximum der Laufzeit von `cond` und `B` innerhalb der Schleifenausführung. Multipliziere mit Anzahl der Schleifenausführungen.
- Wenn  $A$  `for`-Schleife ist, entsprechend.
- $A$  ist Funktionsaufruf: Bestimme den Laufzeitaufwand für die aufgerufene Funktion.

Motivation

Laufzeit von Algorithmen

$O$ -Notation

Bestimmung der asymptotischen Laufzeit

Skalierbarkeit

Komplexitätstheorie

Quadratische Falle

Zusammenfassung



# Bestimmen der Größenordnung der Laufzeit für Programmstück $A$



- $A$  ist einfache Zuweisung oder I/O-Anweisung:  $O(1)$
- $A$  ist eine Folge von Anweisungen oder Folge von Operationen: Additionsregel anwenden.
- $A$  ist eine `if`-Anweisung:
  - „`if cond: B`“: Additionsregel für Laufzeit von `cond` und Laufzeit von  $B$ .
  - „`if cond: B; else: C`“: Maximum der Laufzeit von  $B$  und  $C$ . Dann Additionsregel für `cond` und das Maximum.
- $A$  ist eine Schleife „`while cond: B`“. Bestimme Maximum der Laufzeit von `cond` und  $B$  innerhalb der Schleifenausführung. Multipliziere mit Anzahl der Schleifenausführungen.
- Wenn  $A$  `for`-Schleife ist, entsprechend.
- $A$  ist Funktionsaufruf: Bestimme den Laufzeitaufwand für die aufgerufene Funktion.

Motivation

Laufzeit von Algorithmen

$O$ -Notation

Bestimmung der asymptotischen Laufzeit

Skalierbarkeit

Komplexitätstheorie

Quadratische Falle

Zusammenfassung

# Bestimmen der Größenordnung der Laufzeit für Programmstück $A$



- $A$  ist einfache Zuweisung oder I/O-Anweisung:  $O(1)$
- $A$  ist eine Folge von Anweisungen oder Folge von Operationen: Additionsregel anwenden.
- $A$  ist eine `if`-Anweisung:
  - „`if cond: B`“: Additionsregel für Laufzeit von `cond` und Laufzeit von `B`.
  - „`if cond: B; else: C`“: Maximum der Laufzeit von `B` und `C`. Dann Additionsregel für `cond` und das Maximum.
- $A$  ist eine Schleife „`while cond: B`“. Bestimme Maximum der Laufzeit von `cond` und `B` innerhalb der Schleifenausführung. Multipliziere mit Anzahl der Schleifenausführungen.
- Wenn  $A$  `for`-Schleife ist, entsprechend.
- $A$  ist Funktionsaufruf: Bestimme den Laufzeitaufwand für die aufgerufene Funktion.

Motivation

Laufzeit von Algorithmen

$O$ -Notation

Bestimmung der asymptotischen Laufzeit

Skalierbarkeit

Komplexitätstheorie

Quadratische Falle

Zusammenfassung

# Bestimmen der Größenordnung der Laufzeit für Programmstück $A$



- $A$  ist einfache Zuweisung oder I/O-Anweisung:  $O(1)$
- $A$  ist eine Folge von Anweisungen oder Folge von Operationen: Additionsregel anwenden.
- $A$  ist eine `if`-Anweisung:
  - „`if cond: B`“: Additionsregel für Laufzeit von `cond` und Laufzeit von `B`.
  - „`if cond: B; else: C`“: Maximum der Laufzeit von `B` und `C`. Dann Additionsregel für `cond` und das Maximum.
- $A$  ist eine Schleife „`while cond: B`“. Bestimme Maximum der Laufzeit von `cond` und `B` innerhalb der Schleifenausführung. Multipliziere mit Anzahl der Schleifenausführungen.
- Wenn  $A$  `for`-Schleife ist, entsprechend.
- $A$  ist Funktionsaufruf: Bestimme den Laufzeitaufwand für die aufgerufene Funktion.

Motivation

Laufzeit von Algorithmen

$O$ -Notation

Bestimmung der asymptotischen Laufzeit

Skalierbarkeit

Komplexitätstheorie

Quadratische Falle

Zusammenfassung

# Bestimmen der Größenordnung der Laufzeit für Programmstück $A$



- $A$  ist einfache Zuweisung oder I/O-Anweisung:  $O(1)$
- $A$  ist eine Folge von Anweisungen oder Folge von Operationen: Additionsregel anwenden.
- $A$  ist eine `if`-Anweisung:
  - „`if cond: B`“: Additionsregel für Laufzeit von `cond` und Laufzeit von `B`.
  - „`if cond: B; else: C`“: Maximum der Laufzeit von `B` und `C`. Dann Additionsregel für `cond` und das Maximum.
- $A$  ist eine Schleife „`while cond: B`“. Bestimme Maximum der Laufzeit von `cond` und `B` innerhalb der Schleifenausführung. Multipliziere mit Anzahl der Schleifenausführungen.
- Wenn  $A$  `for`-Schleife ist, entsprechend.
- $A$  ist Funktionsaufruf: Bestimme den Laufzeitaufwand für die aufgerufene Funktion.

Motivation

Laufzeit von Algorithmen

$O$ -Notation

Bestimmung der asymptotischen Laufzeit

Skalierbarkeit

Komplexitätstheorie

Quadratische Falle

Zusammenfassung

# Bestimmen der Größenordnung der Laufzeit für Programmstück $A$



- $A$  ist einfache Zuweisung oder I/O-Anweisung:  $O(1)$
- $A$  ist eine Folge von Anweisungen oder Folge von Operationen: Additionsregel anwenden.
- $A$  ist eine `if`-Anweisung:
  - „`if cond: B`“: Additionsregel für Laufzeit von `cond` und Laufzeit von `B`.
  - „`if cond: B; else: C`“: Maximum der Laufzeit von `B` und `C`. Dann Additionsregel für `cond` und das Maximum.
- $A$  ist eine Schleife „`while cond: B`“. Bestimme Maximum der Laufzeit von `cond` und `B` innerhalb der Schleifenausführung. Multipliziere mit Anzahl der Schleifenausführungen.
- Wenn  $A$  `for`-Schleife ist, entsprechend.
- $A$  ist Funktionsaufruf: Bestimme den Laufzeitaufwand für die aufgerufene Funktion.

Motivation

Laufzeit von Algorithmen

$O$ -Notation

Bestimmung der asymptotischen Laufzeit

Skalierbarkeit

Komplexitätstheorie

Quadratische Falle

Zusammenfassung



```
def bin_search(el, sli):
    left, right = 0, len(sli) - 1
    while left <= right:
        mid = (left+right)//2
        if sli[mid] < el: left = mid + 1
        elif sli[mid] > el: right = mid - 1
        else: return True
    return False
```

- Der Aufwand innerhalb der Schleife ist konstant (unabhängig von der Größe von `sli`).
- Die Schleife wird  $\lceil \log_2 n \rceil$  ausgeführt.
- Der Algorithmus hat eine Laufzeit von  $O(\log n)$  (in der Größe der Liste) – er hat **logarithmische Laufzeit**.
- Achtung: Natürlich ist es auch korrekt zu sagen, der Algorithmus hat eine Laufzeit von  $O(n^2)$
- ...aber man gibt immer die kleinste obere Schranke an.

Motivation

Laufzeit von Algorithmen

O-Notation

Bestimmung der asymptotischen Laufzeit

Skalierbarkeit

Komplexitätstheorie

Quadratische Falle

Zusammenfassung



```
def bin_search(el, sli):
    left, right = 0, len(sli) - 1
    while left <= right:
        mid = (left+right)//2
        if sli[mid] < el: left = mid + 1
        elif sli[mid] > el: right = mid - 1
        else: return True
    return False
```

- Der Aufwand innerhalb der Schleife ist konstant (unabhängig von der Größe von `sli`).
- Die Schleife wird  $\lceil \log_2 n \rceil$  ausgeführt.
- Der Algorithmus hat eine Laufzeit von  $O(\log n)$  (in der Größe der Liste) – er hat **logarithmische Laufzeit**.
- Achtung: Natürlich ist es auch korrekt zu sagen, der Algorithmus hat eine Laufzeit von  $O(n^2)$
- ... aber man gibt immer die kleinste obere Schranke an.

Motivation

Laufzeit von  
Algorithmen

O-Notation

Bestimmung  
der asympto-  
tischen  
Laufzeit

Skalierbar-  
keit

Komplexi-  
tätstheorie

Quadrati-  
sche  
Falle

Zusammen-  
fassung



```
def bin_search(e1, sli):
    left, right = 0, len(sli) - 1
    while left <= right:
        mid = (left+right)//2
        if sli[mid] < e1: left = mid + 1
        elif sli[mid] > e1: right = mid - 1
        else: return True
    return False
```

- Der Aufwand innerhalb der Schleife ist konstant (unabhängig von der Größe von `sli`).
- Die Schleife wird  $\lceil \log_2 n \rceil$  ausgeführt.
- Der Algorithmus hat eine Laufzeit von  $O(\log n)$  (in der Größe der Liste) – er hat **logarithmische Laufzeit**.
- Achtung: Natürlich ist es auch korrekt zu sagen, der Algorithmus hat eine Laufzeit von  $O(n^2)$
- ... aber man gibt immer die kleinste obere Schranke an.

Motivation

Laufzeit von  
Algorithmen

O-Notation

Bestimmung  
der asympto-  
tischen  
Laufzeit

Skalierbar-  
keit

Komplexi-  
tätstheorie

Quadrati-  
sche  
Falle

Zusammen-  
fassung





```
def bin_search(el, sli):
    left, right = 0, len(sli) - 1
    while left <= right:
        mid = (left+right)//2
        if sli[mid] < el: left = mid + 1
        elif sli[mid] > el: right = mid - 1
        else: return True
    return False
```

- Der Aufwand innerhalb der Schleife ist konstant (unabhängig von der Größe von `sli`).
- Die Schleife wird  $\lceil \log_2 n \rceil$  ausgeführt.
- Der Algorithmus hat eine Laufzeit von  $O(\log n)$  (in der Größe der Liste) – er hat **logarithmische Laufzeit**.
- Achtung: Natürlich ist es auch korrekt zu sagen, der Algorithmus hat eine Laufzeit von  $O(n^2)$
- ... aber man gibt immer die kleinste obere Schranke an.

Motivation

Laufzeit von  
Algorithmen

O-Notation

Bestimmung  
der asympto-  
tischen  
Laufzeit

Skalierbar-  
keit

Komplexi-  
tätstheorie

Quadrati-  
sche  
Falle

Zusammen-  
fassung



```
def bin_search(e1, sli):  
    left, right = 0, len(sli) - 1  
    while left <= right:  
        mid = (left+right)//2  
        if sli[mid] < e1: left = mid + 1  
        elif sli[mid] > e1: right = mid - 1  
        else: return True  
    return False
```

- Der Aufwand innerhalb der Schleife ist konstant (unabhängig von der Größe von `sli`).
- Die Schleife wird  $\lceil \log_2 n \rceil$  ausgeführt.
- Der Algorithmus hat eine Laufzeit von  $O(\log n)$  (in der Größe der Liste) – er hat **logarithmische Laufzeit**.
- Achtung: Natürlich ist es auch korrekt zu sagen, der Algorithmus hat eine Laufzeit von  $O(n^2)$
- ... aber man gibt immer die kleinste obere Schranke an.

Motivation

Laufzeit von  
Algorithmen

O-Notation

Bestimmung  
der asympto-  
tischen  
Laufzeit

Skalierbar-  
keit

Komplexi-  
tätstheorie

Quadrati-  
sche  
Falle

Zusammen-  
fassung



```
def bin_search(el, sli):
    left, right = 0, len(sli) - 1
    while left <= right:
        mid = (left+right)//2
        if sli[mid] < el: left = mid + 1
        elif sli[mid] > el: right = mid - 1
        else: return True
    return False
```

- Der Aufwand innerhalb der Schleife ist konstant (unabhängig von der Größe von `sli`).
- Die Schleife wird  $\lceil \log_2 n \rceil$  ausgeführt.
- Der Algorithmus hat eine Laufzeit von  $O(\log n)$  (in der Größe der Liste) – er hat **logarithmische Laufzeit**.
- Achtung: Natürlich ist es auch korrekt zu sagen, der Algorithmus hat eine Laufzeit von  $O(n^2)$
- ... aber man gibt immer die kleinste obere Schranke an.

Motivation

Laufzeit von  
Algorithmen

O-Notation

Bestimmung  
der asympto-  
tischen  
Laufzeit

Skalierbar-  
keit

Komplexi-  
tätstheorie

Quadrati-  
sche  
Falle

Zusammen-  
fassung



# Skalierbarkeit

Motivation

Laufzeit von  
Algorithmen

$O$ -Notation

Bestimmung  
der asympto-  
tischen  
Laufzeit

**Skalierbar-  
keit**

Komplexi-  
tätstheorie

Quadrati-  
sche  
Falle

Zusammen-  
fassung

# Skalierbarkeiten: Maximale Eingabelänge pro Zeiteinheit



**Annahme:** Ein Rechenschritt pro  $\mu\text{sec}$ . Dann folgt bei einer Laufzeit von  $T(n)$  die maximale Eingabelänge für gegebene Rechenzeit:

$T(n)$	1 Sek.	1 Min.	1 Std.
$n$	1.000.000	60.000.000	3.600.000.000
$n \log_2 n$	62.746	2.801.417	133.378.058
$n^2$	1000	7.745	60.000
$n^3$	100	391	1.532
$2^n$	19	25	31

Hier sieht man, dass **konstante Faktoren** tatsächlich nicht so interessant sind.

Motivation

Laufzeit von Algorithmen

O-Notation

Bestimmung der asymptotischen Laufzeit

Skalierbarkeit

Komplexitätstheorie

Quadratische Falle

Zusammenfassung



**Annahme:** Ein Rechenschritt pro  $\mu\text{sec}$ . Dann folgt bei einer Laufzeit von  $T(n)$  die maximale Eingabelänge für gegebene Rechenzeit:

$T(n)$	1 Sek.	1 Min.	1 Std.
$n$	1.000.000	60.000.000	3.600.000.000
$n \log_2 n$	62.746	2.801.417	133.378.058
$n^2$	1000	7.745	60.000
$n^3$	100	391	1.532
$2^n$	19	25	31

Hier sieht man, dass **konstante Faktoren** tatsächlich nicht so interessant sind.

Motivation

Laufzeit von Algorithmen

O-Notation

Bestimmung der asymptotischen Laufzeit

Skalierbarkeit

Komplexitätstheorie

Quadratische Falle

Zusammenfassung



**Annahme:** Bisher war die maximale Eingabelänge  $p$ . Nach einem Technologiesprung um den **Faktor 10** ergibt sich folgende maximale Eingabelänge:

$T(n)$	alt	neu ( $10\times$ schneller)
$n$	$p$	$10p$
$n \log_2 n$	$p$	fast $10p$
$n^2$	$p$	$3.16p$
$n^3$	$p$	$2.15p$
$2^n$	$p$	$p + 3.3$

Motivation

Laufzeit von  
Algorithmen

O-Notation

Bestimmung  
der asympto-  
tischen  
Laufzeit

Skalierbar-  
keit

Komplexi-  
tätstheorie

Quadrati-  
sche  
Falle

Zusammen-  
fassung

# Weitere Ressourcenmessungen & asymptotische Notationen



- Wir haben bisher nur die Zeit als wesentliche Ressource gemessen. Man kann aber auch:
  - den Verbrauch an Speicherplatz bestimmen,
  - den Kommunikationsaufwand (die Bandbreite) bestimmen.
- Es gibt außerdem weitere asymptotische Notationen, die aber in der Informatik weniger häufig auftauchen:
- $f = \Omega(g)$ , wenn  $g = O(f)$ , wenn also  $f$  mindestens so schnell wächst wie  $g$
- $f = \Theta(g)$ , wenn  $f$  und  $g$  genauso schnell wachsen, wenn also  $f = \Omega(g)$  und  $f = O(g)$ .
- $f = o(g)$ , falls  $g \neq 0$  und  $\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{f(n)}{g(n)} = 0$ , d.h.  $g$  wächst viel stärker als  $f$ .
- $f = \omega(g)$ , falls  $g = o(f)$ .
- **Bemerkung:** In der Zahlentheorie wird die Notation auch benutzt, es ex. aber einige Unterschiede.

Motivation

Laufzeit von Algorithmen

O-Notation

Bestimmung der asymptotischen Laufzeit

Skalierbarkeit

Komplexitätstheorie

Quadratische Falle

Zusammenfassung



# Weitere Ressourcenmessungen & asymptotische Notationen



- Wir haben bisher nur die Zeit als wesentliche Ressource gemessen. Man kann aber auch:
  - den Verbrauch an Speicherplatz bestimmen,
  - den Kommunikationsaufwand (die Bandbreite) bestimmen.
- Es gibt außerdem weitere asymptotische Notationen, die aber in der Informatik weniger häufig auftauchen:
- $f = \Omega(g)$ , wenn  $g = O(f)$ , wenn also  $f$  mindestens so schnell wächst wie  $g$
- $f = \Theta(g)$ , wenn  $f$  und  $g$  genauso schnell wachsen, wenn also  $f = \Omega(g)$  und  $f = O(g)$ .
- $f = o(g)$ , falls  $g \neq 0$  und  $\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{f(n)}{g(n)} = 0$ , d.h.  $g$  wächst viel stärker als  $f$ .
- $f = \omega(g)$ , falls  $g = o(f)$ .
- **Bemerkung:** In der Zahlentheorie wird die Notation auch benutzt, es ex. aber einige Unterschiede.

Motivation

Laufzeit von Algorithmen

O-Notation

Bestimmung der asymptotischen Laufzeit

Skalierbarkeit

Komplexitätstheorie

Quadratische Falle

Zusammenfassung

# Weitere Ressourcenmessungen & asymptotische Notationen



- Wir haben bisher nur die Zeit als wesentliche Ressource gemessen. Man kann aber auch:
  - den Verbrauch an Speicherplatz bestimmen,
  - den Kommunikationsaufwand (die Bandbreite) bestimmen.
- Es gibt außerdem weitere asymptotische Notationen, die aber in der Informatik weniger häufig auftauchen:
- $f = \Omega(g)$ , wenn  $g = O(f)$ , wenn also  $f$  mindestens so schnell wächst wie  $g$
- $f = \Theta(g)$ , wenn  $f$  und  $g$  genauso schnell wachsen, wenn also  $f = \Omega(g)$  und  $f = O(g)$ .
- $f = o(g)$ , falls  $g \neq 0$  und  $\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{f(n)}{g(n)} = 0$ , d.h.  $g$  wächst viel stärker als  $f$ .
- $f = \omega(g)$ , falls  $g = o(f)$ .
- **Bemerkung:** In der Zahlentheorie wird die Notation auch benutzt, es ex. aber einige Unterschiede.

Motivation

Laufzeit von Algorithmen

O-Notation

Bestimmung der asymptotischen Laufzeit

Skalierbarkeit

Komplexitätstheorie

Quadratische Falle

Zusammenfassung

# Weitere Ressourcenmessungen & asymptotische Notationen



- Wir haben bisher nur die Zeit als wesentliche Ressource gemessen. Man kann aber auch:
  - den Verbrauch an Speicherplatz bestimmen,
  - den Kommunikationsaufwand (die Bandbreite) bestimmen.
- Es gibt außerdem weitere asymptotische Notationen, die aber in der Informatik weniger häufig auftauchen:
  - $f = \Omega(g)$ , wenn  $g = O(f)$ , wenn also  $f$  mindestens so schnell wächst wie  $g$
  - $f = \Theta(g)$ , wenn  $f$  und  $g$  genauso schnell wachsen, wenn also  $f = \Omega(g)$  und  $f = O(g)$ .
  - $f = o(g)$ , falls  $g \neq 0$  und  $\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{f(n)}{g(n)} = 0$ , d.h.  $g$  wächst viel stärker als  $f$ .
  - $f = \omega(g)$ , falls  $g = o(f)$ .
  - **Bemerkung:** In der Zahlentheorie wird die Notation auch benutzt, es ex. aber einige Unterschiede.

Motivation

Laufzeit von Algorithmen

O-Notation

Bestimmung der asymptotischen Laufzeit

Skalierbarkeit

Komplexitätstheorie

Quadratische Falle

Zusammenfassung

# Weitere Ressourcenmessungen & asymptotische Notationen



- Wir haben bisher nur die Zeit als wesentliche Ressource gemessen. Man kann aber auch:
  - den Verbrauch an Speicherplatz bestimmen,
  - den Kommunikationsaufwand (die Bandbreite) bestimmen.
- Es gibt außerdem weitere asymptotische Notationen, die aber in der Informatik weniger häufig auftauchen:
- $f = \Omega(g)$ , wenn  $g = O(f)$ , wenn also  $f$  mindestens so schnell wächst wie  $g$
- $f = \Theta(g)$ , wenn  $f$  und  $g$  genauso schnell wachsen, wenn also  $f = \Omega(g)$  und  $f = O(g)$ .
- $f = o(g)$ , falls  $g \neq 0$  und  $\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{f(n)}{g(n)} = 0$ , d.h.  $g$  wächst viel stärker als  $f$ .
- $f = \omega(g)$ , falls  $g = o(f)$ .
- **Bemerkung:** In der Zahlentheorie wird die Notation auch benutzt, es ex. aber einige Unterschiede.

Motivation

Laufzeit von Algorithmen

O-Notation

Bestimmung der asymptotischen Laufzeit

Skalierbarkeit

Komplexitätstheorie

Quadratische Falle

Zusammenfassung

# Weitere Ressourcenmessungen & asymptotische Notationen



- Wir haben bisher nur die Zeit als wesentliche Ressource gemessen. Man kann aber auch:
  - den Verbrauch an Speicherplatz bestimmen,
  - den Kommunikationsaufwand (die Bandbreite) bestimmen.
- Es gibt außerdem weitere asymptotische Notationen, die aber in der Informatik weniger häufig auftauchen:
- $f = \Omega(g)$ , wenn  $g = O(f)$ , wenn also  $f$  mindestens so schnell wächst wie  $g$
- $f = \Theta(g)$ , wenn  $f$  und  $g$  genauso schnell wachsen, wenn also  $f = \Omega(g)$  und  $f = O(g)$ .
- $f = o(g)$ , falls  $g \neq 0$  und  $\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{f(n)}{g(n)} = 0$ , d.h.  $g$  wächst viel stärker als  $f$ .
- $f = \omega(g)$ , falls  $g = o(f)$ .
- **Bemerkung:** In der Zahlentheorie wird die Notation auch benutzt, es ex. aber einige Unterschiede.

Motivation

Laufzeit von Algorithmen

O-Notation

Bestimmung der asymptotischen Laufzeit

Skalierbarkeit

Komplexitätstheorie

Quadratische Falle

Zusammenfassung

# Weitere Ressourcenmessungen & asymptotische Notationen



- Wir haben bisher nur die Zeit als wesentliche Ressource gemessen. Man kann aber auch:
  - den Verbrauch an Speicherplatz bestimmen,
  - den Kommunikationsaufwand (die Bandbreite) bestimmen.
- Es gibt außerdem weitere asymptotische Notationen, die aber in der Informatik weniger häufig auftauchen:
- $f = \Omega(g)$ , wenn  $g = O(f)$ , wenn also  $f$  mindestens so schnell wächst wie  $g$
- $f = \Theta(g)$ , wenn  $f$  und  $g$  genauso schnell wachsen, wenn also  $f = \Omega(g)$  und  $f = O(g)$ .
- $f = o(g)$ , falls  $g \neq 0$  und  $\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{f(n)}{g(n)} = 0$ , d.h.  $g$  wächst viel stärker als  $f$ .
- $f = \omega(g)$ , falls  $g = o(f)$ .
- **Bemerkung:** In der Zahlentheorie wird die Notation auch benutzt, es ex. aber einige Unterschiede.

Motivation

Laufzeit von Algorithmen

O-Notation

Bestimmung der asymptotischen Laufzeit

Skalierbarkeit

Komplexitätstheorie

Quadratische Falle

Zusammenfassung

# Weitere Ressourcenmessungen & asymptotische Notationen



- Wir haben bisher nur die Zeit als wesentliche Ressource gemessen. Man kann aber auch:
  - den Verbrauch an Speicherplatz bestimmen,
  - den Kommunikationsaufwand (die Bandbreite) bestimmen.
- Es gibt außerdem weitere asymptotische Notationen, die aber in der Informatik weniger häufig auftauchen:
- $f = \Omega(g)$ , wenn  $g = O(f)$ , wenn also  $f$  mindestens so schnell wächst wie  $g$
- $f = \Theta(g)$ , wenn  $f$  und  $g$  genauso schnell wachsen, wenn also  $f = \Omega(g)$  und  $f = O(g)$ .
- $f = o(g)$ , falls  $g \neq 0$  und  $\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{f(n)}{g(n)} = 0$ , d.h.  $g$  wächst viel stärker als  $f$ .
- $f = \omega(g)$ , falls  $g = o(f)$ .
- **Bemerkung:** In der Zahlentheorie wird die Notation auch benutzt, es ex. aber einige Unterschiede.

Motivation

Laufzeit von Algorithmen

O-Notation

Bestimmung der asymptotischen Laufzeit

Skalierbarkeit

Komplexitätstheorie

Quadratische Falle

Zusammenfassung

# Weitere Ressourcenmessungen & asymptotische Notationen



- Wir haben bisher nur die Zeit als wesentliche Ressource gemessen. Man kann aber auch:
  - den Verbrauch an Speicherplatz bestimmen,
  - den Kommunikationsaufwand (die Bandbreite) bestimmen.
- Es gibt außerdem weitere asymptotische Notationen, die aber in der Informatik weniger häufig auftauchen:
- $f = \Omega(g)$ , wenn  $g = O(f)$ , wenn also  $f$  mindestens so schnell wächst wie  $g$
- $f = \Theta(g)$ , wenn  $f$  und  $g$  genauso schnell wachsen, wenn also  $f = \Omega(g)$  und  $f = O(g)$ .
- $f = o(g)$ , falls  $g \neq 0$  und  $\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{f(n)}{g(n)} = 0$ , d.h.  $g$  wächst viel stärker als  $f$ .
- $f = \omega(g)$ , falls  $g = o(f)$ .
- **Bemerkung:** In der Zahlentheorie wird die Notation auch benutzt, es ex. aber einige Unterschiede.

Motivation

Laufzeit von Algorithmen

O-Notation

Bestimmung der asymptotischen Laufzeit

Skalierbarkeit

Komplexitätstheorie

Quadratische Falle

Zusammenfassung





# Komplexitätstheorie

Motivation

Laufzeit von  
Algorithmen

O-Notation

Bestimmung  
der asymptoti-  
schen  
Laufzeit

Skalierbar-  
keit

**Komplexi-  
tätstheorie**

Quadrati-  
sche  
Falle

Zusammen-  
fassung



- Bisher haben wir den Laufzeitbedarf (besser: Laufzeitwachstum) von **Algorithmen** untersucht.
- Man kann diese Frage aber eine Stufe abstrakter stellen und nach dem Laufzeitbedarf eines **Problems** fragen.
- Beispiel: Welches Laufzeitwachstum hat der **beste Algorithmus** für das Suchen eines Elements in einer sortierten Liste?  
→ Hier quantifizieren wir über **alle möglichen Algorithmen** für das Problem!
- Das Gebiet der **Komplexitätstheorie** in der Theoretischen Informatik beschäftigt sich damit, Antworten auf solche Fragen zu finden.
- Das bekannte **Milleniumsproblem**, ob **P = NP** ist, entstammt diesem Gebiet.

Motivation

Laufzeit von Algorithmen

O-Notation

Bestimmung der asymptotischen Laufzeit

Skalierbarkeit

**Komplexitätstheorie**

Quadratische Falle

Zusammenfassung



- Bisher haben wir den Laufzeitbedarf (besser: Laufzeitwachstum) von **Algorithmen** untersucht.
  - Man kann diese Frage aber eine Stufe abstrakter stellen und nach dem Laufzeitbedarf eines **Problems** fragen.
  - Beispiel: Welches Laufzeitwachstum hat der **beste Algorithmus** für das Suchen eines Elements in einer sortierten Liste?
- Hier quantifizieren wir über **alle möglichen Algorithmen** für das Problem!
- Das Gebiet der **Komplexitätstheorie** in der Theoretischen Informatik beschäftigt sich damit, Antworten auf solche Fragen zu finden.
  - Das bekannte **Millenniumsproblem**, ob **P = NP** ist, entstammt diesem Gebiet.

Motivation

Laufzeit von Algorithmen

O-Notation

Bestimmung der asymptotischen Laufzeit

Skalierbarkeit

**Komplexitätstheorie**

Quadratische Falle

Zusammenfassung



- Bisher haben wir den Laufzeitbedarf (besser: Laufzeitwachstum) von **Algorithmen** untersucht.
  - Man kann diese Frage aber eine Stufe abstrakter stellen und nach dem Laufzeitbedarf eines **Problems** fragen.
  - Beispiel: Welches Laufzeitwachstum hat der **beste Algorithmus** für das Suchen eines Elements in einer sortierten Liste?
- Hier quantifizieren wir über **alle möglichen Algorithmen** für das Problem!
- Das Gebiet der **Komplexitätstheorie** in der Theoretischen Informatik beschäftigt sich damit, Antworten auf solche Fragen zu finden.
  - Das bekannte **Millenniumsproblem**, ob **P = NP** ist, entstammt diesem Gebiet.

Motivation

Laufzeit von Algorithmen

O-Notation

Bestimmung der asymptotischen Laufzeit

Skalierbarkeit

**Komplexitätstheorie**

Quadratische Falle

Zusammenfassung



- Bisher haben wir den Laufzeitbedarf (besser: Laufzeitwachstum) von **Algorithmen** untersucht.
  - Man kann diese Frage aber eine Stufe abstrakter stellen und nach dem Laufzeitbedarf eines **Problems** fragen.
  - Beispiel: Welches Laufzeitwachstum hat der **beste Algorithmus** für das Suchen eines Elements in einer sortierten Liste?
- Hier quantifizieren wir über **alle möglichen Algorithmen** für das Problem!
- Das Gebiet der **Komplexitätstheorie** in der Theoretischen Informatik beschäftigt sich damit, Antworten auf solche Fragen zu finden.
  - Das bekannte **Millenniumsproblem**, ob **P = NP** ist, entstammt diesem Gebiet.

Motivation

Laufzeit von Algorithmen

O-Notation

Bestimmung der asymptotischen Laufzeit

Skalierbarkeit

**Komplexitätstheorie**

Quadratische Falle

Zusammenfassung



- Bisher haben wir den Laufzeitbedarf (besser: Laufzeitwachstum) von **Algorithmen** untersucht.
  - Man kann diese Frage aber eine Stufe abstrakter stellen und nach dem Laufzeitbedarf eines **Problems** fragen.
  - Beispiel: Welches Laufzeitwachstum hat der **beste Algorithmus** für das Suchen eines Elements in einer sortierten Liste?
- Hier quantifizieren wir über **alle möglichen Algorithmen** für das Problem!
- Das Gebiet der **Komplexitätstheorie** in der Theoretischen Informatik beschäftigt sich damit, Antworten auf solche Fragen zu finden.
  - Das bekannte **Millenniumsproblem**, ob **P = NP** ist, entstammt diesem Gebiet.

Motivation

Laufzeit von Algorithmen

O-Notation

Bestimmung der asymptotischen Laufzeit

Skalierbarkeit

**Komplexitätstheorie**

Quadratische Falle

Zusammenfassung



- Bisher haben wir den Laufzeitbedarf (besser: Laufzeitwachstum) von **Algorithmen** untersucht.
  - Man kann diese Frage aber eine Stufe abstrakter stellen und nach dem Laufzeitbedarf eines **Problems** fragen.
  - Beispiel: Welches Laufzeitwachstum hat der **beste Algorithmus** für das Suchen eines Elements in einer sortierten Liste?
- Hier quantifizieren wir über **alle möglichen Algorithmen** für das Problem!
- Das Gebiet der **Komplexitätstheorie** in der Theoretischen Informatik beschäftigt sich damit, Antworten auf solche Fragen zu finden.
  - Das bekannte **Milleniumsproblem**, ob **P = NP** ist, entstammt diesem Gebiet.

Motivation

Laufzeit von Algorithmen

O-Notation

Bestimmung der asymptotischen Laufzeit

Skalierbarkeit

**Komplexitätstheorie**

Quadratische Falle

Zusammenfassung



- Es gibt eine Menge von algorithmischen Problemen, bei denen es **einfach** ist zu überprüfen, ob eine gegebene Struktur eine Lösung ist. Es ist aber kein Algorithmus bekannt, der **schnell** eine Lösung findet.
- Beispiel: Ist eine gegebene **Boolesche Formel erfüllbar** (SAT), d.h. gibt es eine Belegung der Booleschen Variablen, die die Formel wahr macht:  $(a \vee b) \wedge (c \vee \neg a)$
- Bei gegebener Belegung  $(a = 1, b = 0, c = 1)$  einfach überprüfbar. Eine erfüllende Belegung kann man (vermutlich nur) durch Ausprobieren finden.
- Solche Probleme kann man formal charakterisieren und bezeichnet sie als **NP-vollständig**.
- Wenn  $\mathbf{P} = \mathbf{NP}$ , dann kann man Lösungen in Polynomialzeit finden.
- Wenn  $\mathbf{P} \neq \mathbf{NP}$ , wird man nie effiziente Algorithmen finden.

Motivation

Laufzeit von Algorithmen

O-Notation

Bestimmung der asymptotischen Laufzeit

Skalierbarkeit

Komplexitätstheorie

Quadratische Falle

Zusammenfassung





- Es gibt eine Menge von algorithmischen Problemen, bei denen es **einfach** ist zu überprüfen, ob eine gegebene Struktur eine Lösung ist. Es ist aber kein Algorithmus bekannt, der **schnell** eine Lösung findet.
- Beispiel: Ist eine gegebene **Boolesche Formel erfüllbar** (SAT), d.h. gibt es eine Belegung der Booleschen Variablen, die die Formel wahr macht:  $(a \vee b) \wedge (c \vee \neg a)$
- Bei gegebener Belegung  $(a = 1, b = 0, c = 1)$  einfach überprüfbar. Eine erfüllende Belegung kann man (vermutlich nur) durch Ausprobieren finden.
- Solche Probleme kann man formal charakterisieren und bezeichnet sie als **NP-vollständig**.
- Wenn  $P = NP$ , dann kann man Lösungen in Polynomialzeit finden.
- Wenn  $P \neq NP$ , wird man nie effiziente Algorithmen finden.

Motivation

Laufzeit von Algorithmen

O-Notation

Bestimmung der asymptotischen Laufzeit

Skalierbarkeit

Komplexitätstheorie

Quadratische Falle

Zusammenfassung



- Es gibt eine Menge von algorithmischen Problemen, bei denen es **einfach** ist zu überprüfen, ob eine gegebene Struktur eine Lösung ist. Es ist aber kein Algorithmus bekannt, der **schnell** eine Lösung findet.
- Beispiel: Ist eine gegebene **Boolesche Formel erfüllbar** (SAT), d.h. gibt es eine Belegung der Booleschen Variablen, die die Formel wahr macht:  $(a \vee b) \wedge (c \vee \neg a)$
- Bei gegebener Belegung  $(a = 1, b = 0, c = 1)$  einfach überprüfbar. Eine erfüllende Belegung kann man (vermutlich nur) durch Ausprobieren finden.
- Solche Probleme kann man formal charakterisieren und bezeichnet sie als **NP-vollständig**.
- Wenn  $P = NP$ , dann kann man Lösungen in Polynomialzeit finden.
- Wenn  $P \neq NP$ , wird man nie effiziente Algorithmen finden.

Motivation

Laufzeit von Algorithmen

O-Notation

Bestimmung der asymptotischen Laufzeit

Skalierbarkeit

Komplexitätstheorie

Quadratische Falle

Zusammenfassung



- Es gibt eine Menge von algorithmischen Problemen, bei denen es **einfach** ist zu überprüfen, ob eine gegebene Struktur eine Lösung ist. Es ist aber kein Algorithmus bekannt, der **schnell** eine Lösung findet.
- Beispiel: Ist eine gegebene **Boolesche Formel erfüllbar** (SAT), d.h. gibt es eine Belegung der Booleschen Variablen, die die Formel wahr macht:  $(a \vee b) \wedge (c \vee \neg a)$
- Bei gegebener Belegung  $(a = 1, b = 0, c = 1)$  einfach überprüfbar. Eine erfüllende Belegung kann man (vermutlich nur) durch Ausprobieren finden.
- Solche Probleme kann man formal charakterisieren und bezeichnet sie als **NP-vollständig**.
- Wenn  $P = NP$ , dann kann man Lösungen in Polynomialzeit finden.
- Wenn  $P \neq NP$ , wird man nie effiziente Algorithmen finden.

Motivation

Laufzeit von Algorithmen

O-Notation

Bestimmung der asymptotischen Laufzeit

Skalierbarkeit

Komplexitätstheorie

Quadratische Falle

Zusammenfassung



- Es gibt eine Menge von algorithmischen Problemen, bei denen es **einfach** ist zu überprüfen, ob eine gegebene Struktur eine Lösung ist. Es ist aber kein Algorithmus bekannt, der **schnell** eine Lösung findet.
- Beispiel: Ist eine gegebene **Boolesche Formel erfüllbar** (SAT), d.h. gibt es eine Belegung der Booleschen Variablen, die die Formel wahr macht:  $(a \vee b) \wedge (c \vee \neg a)$
- Bei gegebener Belegung  $(a = 1, b = 0, c = 1)$  einfach überprüfbar. Eine erfüllende Belegung kann man (vermutlich nur) durch Ausprobieren finden.
- Solche Probleme kann man formal charakterisieren und bezeichnet sie als **NP-vollständig**.
- Wenn **P = NP**, dann kann man Lösungen in Polynomialzeit finden.
- Wenn **P  $\neq$  NP**, wird man nie effiziente Algorithmen finden.

Motivation

Laufzeit von Algorithmen

O-Notation

Bestimmung der asymptotischen Laufzeit

Skalierbarkeit

Komplexitätstheorie

Quadratische Falle

Zusammenfassung



- Es gibt eine Menge von algorithmischen Problemen, bei denen es **einfach** ist zu überprüfen, ob eine gegebene Struktur eine Lösung ist. Es ist aber kein Algorithmus bekannt, der **schnell** eine Lösung findet.
- Beispiel: Ist eine gegebene **Boolesche Formel erfüllbar** (SAT), d.h. gibt es eine Belegung der Booleschen Variablen, die die Formel wahr macht:  $(a \vee b) \wedge (c \vee \neg a)$
- Bei gegebener Belegung  $(a = 1, b = 0, c = 1)$  einfach überprüfbar. Eine erfüllende Belegung kann man (vermutlich nur) durch Ausprobieren finden.
- Solche Probleme kann man formal charakterisieren und bezeichnet sie als **NP-vollständig**.
- Wenn  $\mathbf{P} = \mathbf{NP}$ , dann kann man Lösungen in Polynomialzeit finden.
- Wenn  $\mathbf{P} \neq \mathbf{NP}$ , wird man nie effiziente Algorithmen finden.

Motivation

Laufzeit von Algorithmen

O-Notation

Bestimmung der asymptotischen Laufzeit

Skalierbarkeit

Komplexitätstheorie

Quadratische Falle

Zusammenfassung



# Quadratische Falle

Motivation

Laufzeit von  
Algorithmen

O-Notation

Bestimmung  
der asympto-  
tischen  
Laufzeit

Skalierbar-  
keit

Komplexi-  
tätstheorie

**Quadrati-  
sche  
Falle**

Zusammen-  
fassung

# Ausblick: Die quadratische Falle vermeiden



- Wir hatten gesehen, dass quadratische Laufzeiten **dramatisch schlechter** als lineare oder log-lineare Laufzeiten sind – speziell wenn die Eingaben etwas größer werden.

- Vermeide sie deshalb wenn möglich!

- Beispiel:

- Es kommt ein Datenstrom mit monoton wachsenden Zahlen herein, der möglicherweise Doppelungen enthält.
- Alle auftretenden Zahlen sollen in einer Liste aufsteigend gespeichert werden.

- Mögliche Lösung:

```
def record_data(newelement, li):  
    if not newelement in li:  
        li.append(newelement)
```

- Welche asymptotische Laufzeit ergibt sich bei  $n$  Aufrufen?
- Wie kann man es besser machen?

Motivation

Laufzeit von  
Algorithmen

O-Notation

Bestimmung  
der asympto-  
tischen  
Laufzeit

Skalierbar-  
keit

Komplexi-  
tätstheorie

Quadrati-  
sche  
Falle

Zusammen-  
fassung

# Ausblick: Die quadratische Falle vermeiden



- Wir hatten gesehen, dass quadratische Laufzeiten **dramatisch schlechter** als lineare oder log-lineare Laufzeiten sind – speziell wenn die Eingaben etwas größer werden.
- Vermeide sie deshalb wenn möglich!

## ■ Beispiel:

- Es kommt ein Datenstrom mit monoton wachsenden Zahlen herein, der möglicherweise Doppelungen enthält.
- Alle auftretenden Zahlen sollen in einer Liste aufsteigend gespeichert werden.

## ■ Mögliche Lösung:

```
def record_data(newelement, li):  
    if not newelement in li:  
        li.append(newelement)
```

- Welche asymptotische Laufzeit ergibt sich bei  $n$  Aufrufen?
- Wie kann man es besser machen?

Motivation

Laufzeit von  
Algorithmen

O-Notation

Bestimmung  
der asympto-  
tischen  
Laufzeit

Skalierbar-  
keit

Komplexi-  
tätstheorie

Quadrati-  
sche  
Falle

Zusammen-  
fassung



# Ausblick: Die quadratische Falle vermeiden



- Wir hatten gesehen, dass quadratische Laufzeiten **dramatisch schlechter** als lineare oder log-lineare Laufzeiten sind – speziell wenn die Eingaben etwas größer werden.
- Vermeide sie deshalb wenn möglich!
- Beispiel:
  - Es kommt ein Datenstrom mit monoton wachsenden Zahlen herein, der möglicherweise Doppelungen enthält.
  - Alle auftretenden Zahlen sollen in einer Liste aufsteigend gespeichert werden.
- Mögliche Lösung:

```
def record_data(newelement, li):  
    if not newelement in li:  
        li.append(newelement)
```
- Welche asymptotische Laufzeit ergibt sich bei  $n$  Aufrufen?
- Wie kann man es besser machen?

Motivation

Laufzeit von  
Algorithmen

O-Notation

Bestimmung  
der asympto-  
tischen  
Laufzeit

Skalierbar-  
keit

Komplexi-  
tätstheorie

Quadrati-  
sche  
Falle

Zusammen-  
fassung

# Ausblick: Die quadratische Falle vermeiden



- Wir hatten gesehen, dass quadratische Laufzeiten **dramatisch schlechter** als lineare oder log-lineare Laufzeiten sind – speziell wenn die Eingaben etwas größer werden.
- Vermeide sie deshalb wenn möglich!
- Beispiel:
  - Es kommt ein Datenstrom mit monoton wachsenden Zahlen herein, der möglicherweise Doppelungen enthält.
  - Alle auftretenden Zahlen sollen in einer Liste aufsteigend gespeichert werden.
- Mögliche Lösung:

```
def record_data(newelement, li):  
    if not newelement in li:  
        li.append(newelement)
```
- Welche asymptotische Laufzeit ergibt sich bei  $n$  Aufrufen?
- Wie kann man es besser machen?

Motivation

Laufzeit von  
Algorithmen

O-Notation

Bestimmung  
der asympto-  
tischen  
Laufzeit

Skalierbar-  
keit

Komplexi-  
tätstheorie

Quadrati-  
sche  
Falle

Zusammen-  
fassung

# Ausblick: Die quadratische Falle vermeiden



- Wir hatten gesehen, dass quadratische Laufzeiten **dramatisch schlechter** als lineare oder log-lineare Laufzeiten sind – speziell wenn die Eingaben etwas größer werden.
- Vermeide sie deshalb wenn möglich!
- Beispiel:
  - Es kommt ein Datenstrom mit monoton wachsenden Zahlen herein, der möglicherweise Doppelungen enthält.
  - Alle auftretenden Zahlen sollen in einer Liste aufsteigend gespeichert werden.

## ■ Mögliche Lösung:

```
def record_data(newelement, li):  
    if not newelement in li:  
        li.append(newelement)
```

- Welche asymptotische Laufzeit ergibt sich bei  $n$  Aufrufen?
- Wie kann man es besser machen?

Motivation

Laufzeit von  
Algorithmen

O-Notation

Bestimmung  
der asympto-  
tischen  
Laufzeit

Skalierbar-  
keit

Komplexi-  
tätstheorie

Quadrati-  
sche  
Falle

Zusammen-  
fassung



- Wir hatten gesehen, dass quadratische Laufzeiten **dramatisch schlechter** als lineare oder log-lineare Laufzeiten sind – speziell wenn die Eingaben etwas größer werden.
- Vermeide sie deshalb wenn möglich!
- Beispiel:
  - Es kommt ein Datenstrom mit monoton wachsenden Zahlen herein, der möglicherweise Doppelungen enthält.
  - Alle auftretenden Zahlen sollen in einer Liste aufsteigend gespeichert werden.

## ■ Mögliche Lösung:

```
def record_data(newelement, li):  
    if not newelement in li:  
        li.append(newelement)
```

- Welche asymptotische Laufzeit ergibt sich bei  $n$  Aufrufen?
- Wie kann man es besser machen?

Motivation

Laufzeit von  
Algorithmen

O-Notation

Bestimmung  
der asympto-  
tischen  
Laufzeit

Skalierbar-  
keit

Komplexi-  
tätstheorie

Quadrati-  
sche  
Falle

Zusammen-  
fassung



- Wir hatten gesehen, dass quadratische Laufzeiten **dramatisch schlechter** als lineare oder log-lineare Laufzeiten sind – speziell wenn die Eingaben etwas größer werden.
- Vermeide sie deshalb wenn möglich!
- Beispiel:
  - Es kommt ein Datenstrom mit monoton wachsenden Zahlen herein, der möglicherweise Doppelungen enthält.
  - Alle auftretenden Zahlen sollen in einer Liste aufsteigend gespeichert werden.
- Mögliche Lösung:

```
def record_data(newelement, li):  
    if not newelement in li:  
        li.append(newelement)
```
- Welche asymptotische Laufzeit ergibt sich bei  $n$  Aufrufen?
  - Wie kann man es besser machen?

Motivation

Laufzeit von  
Algorithmen

O-Notation

Bestimmung  
der asympto-  
tischen  
Laufzeit

Skalierbar-  
keit

Komplexi-  
tätstheorie

Quadrati-  
sche  
Falle

Zusammen-  
fassung



- Wir hatten gesehen, dass quadratische Laufzeiten **dramatisch schlechter** als lineare oder log-lineare Laufzeiten sind – speziell wenn die Eingaben etwas größer werden.
- Vermeide sie deshalb wenn möglich!
- Beispiel:
  - Es kommt ein Datenstrom mit monoton wachsenden Zahlen herein, der möglicherweise Doppelungen enthält.
  - Alle auftretenden Zahlen sollen in einer Liste aufsteigend gespeichert werden.
- Mögliche Lösung:

```
def record_data(newelement, li):  
    if not newelement in li:  
        li.append(newelement)
```
- Welche asymptotische Laufzeit ergibt sich bei  $n$  Aufrufen?
- Wie kann man es besser machen?

Motivation

Laufzeit von  
Algorithmen

O-Notation

Bestimmung  
der asympto-  
tischen  
Laufzeit

Skalierbar-  
keit

Komplexi-  
tätstheorie

Quadrati-  
sche  
Falle

Zusammen-  
fassung

# Nicht in die quadratische Falle gefallen!



- Die asymptotische Laufzeit for `record_data` ist  $O(n^2)$ , da der `in`-Test linear in der Länge der Liste ist.
- Bessere Lösung:

```
def record_data_fast(newelement, li):  
    if newelement != li[-1]:  
        li.append(newelement)
```
- Alternativ, wenn z.B. die Daten nicht monoton wachsen oder fallen, andere Datenstruktur benutzen.
- `dict` und `set` haben (erwartete) **konstante** Zugriffszeit!

Motivation

Laufzeit von  
Algorithmen

O-Notation

Bestimmung  
der asympto-  
tischen  
Laufzeit

Skalierbar-  
keit

Komplexi-  
tätstheorie

Quadrati-  
sche  
Falle

Zusammen-  
fassung

# Nicht in die quadratische Falle gefallen!



- Die asymptotische Laufzeit for `record_data` ist  $O(n^2)$ , da der `in`-Test linear in der Länge der Liste ist.
- Bessere Lösung:

```
def record_data_fast(newelement, li):  
    if newelement != li[-1]:  
        li.append(newelement)
```

- Alternativ, wenn z.B. die Daten nicht monoton wachsen oder fallen, andere Datenstruktur benutzen.
- `dict` und `set` haben (erwartete) **konstante** Zugriffszeit!

Motivation

Laufzeit von  
Algorithmen

O-Notation

Bestimmung  
der asympto-  
tischen  
Laufzeit

Skalierbar-  
keit

Komplexi-  
tätstheorie

Quadrati-  
sche  
Falle

Zusammen-  
fassung



# Nicht in die quadratische Falle gefallen!



- Die asymptotische Laufzeit für `record_data` ist  $O(n^2)$ , da der `in`-Test linear in der Länge der Liste ist.
- Bessere Lösung:

```
def record_data_fast(newelement, li):  
    if newelement != li[-1]:  
        li.append(newelement)
```
- Alternativ, wenn z.B. die Daten nicht monoton wachsen oder fallen, andere Datenstruktur benutzen.
- `dict` und `set` haben (erwartete) **konstante** Zugriffszeit!

Motivation

Laufzeit von  
Algorithmen

O-Notation

Bestimmung  
der asympto-  
tischen  
Laufzeit

Skalierbar-  
keit

Komplexi-  
tätstheorie

Quadrati-  
sche  
Falle

Zusammen-  
fassung

# Nicht in die quadratische Falle gefallen!



- Die asymptotische Laufzeit for `record_data` ist  $O(n^2)$ , da der `in`-Test linear in der Länge der Liste ist.
- Bessere Lösung:

```
def record_data_fast(newelement, li):  
    if newelement != li[-1]:  
        li.append(newelement)
```
- Alternativ, wenn z.B. die Daten nicht monoton wachsen oder fallen, andere Datenstruktur benutzen.
- `dict` und `set` haben (erwartete) **konstante** Zugriffszeit!

Motivation

Laufzeit von  
Algorithmen

O-Notation

Bestimmung  
der asympto-  
tischen  
Laufzeit

Skalierbar-  
keit

Komplexi-  
tätstheorie

Quadrati-  
sche  
Falle

Zusammen-  
fassung



# Zusammenfassung

Motivation

Laufzeit von  
Algorithmen

$O$ -Notation

Bestimmung  
der asympto-  
tischen  
Laufzeit

Skalierbar-  
keit

Komplexi-  
tätstheorie

Quadrati-  
sche  
Falle

**Zusammen-  
fassung**



- Die **abstrakte** Laufzeit von Algorithmen auf einer Eingabe bestimmt man durch Zählen der *Basisoperationen*.
- für die **Skalierbarkeit** interessiert uns, wie schnell die Laufzeit mit der Größe der Eingabe (meist im schlechtesten Fall) wächst.
- Konstante Faktoren und endliche Anfangsstücke interessieren uns nicht.
- **Landausche  $O$ -Notation!**
- Unterscheide lineares, quadratisches, polynomielles und exponentielles Wachstum!
- Vermeide die **quadratische Falle**, die sich aus Basisoperationen mit nicht-konstanter Laufzeit ergeben!

Motivation

Laufzeit von Algorithmen

$O$ -Notation

Bestimmung der asymptotischen Laufzeit

Skalierbarkeit

Komplexitätstheorie

Quadratische Falle

Zusammenfassung