



---

# Komplexitätstheorie

---

Vorlesung im Wintersemester 2011

# Organisatorisches

- Zeit und Ort:

Di 10-12 MZH 1090 und Do 16-18 MZH 1100

- Vortragender:

Prof. Carsten Lutz  
Raum 3090  
Tel. (218)-64431  
clu@uni-bremen.de

- Position im Curriculum:

Wahlbereich Master-Ergänzung, Modulbereich Theorie,  
Vertiefungs VL

# Organisatorisches

- Voraussetzungen:  
Grundvorlesung Theoretische Informatik
- Form: K4, voraussichtlich 7 Termine mit Übungen  
(aber Diskussion in VL jederzeit erwünscht!)
- Vorlesungsmaterial:

Folien und Aufgabenblätter auf:

<http://www.informatik.uni-bremen.de/tdki/lehre/ws11/kt/>

Beispiele, Beweise, etc an der Tafel (mitschreiben!)

# Literatur

- Sanjeev Arora, Boaz Barak. Computational Complexity: A Modern Approach. Cambridge University Press, 2009.
- Oded Goldreich. Computational Complexity: a Conceptual Perspective. Cambridge University Press, 2008.
- Christos H. Papadimitriou. Computational Complexity. Addison-Wesley, 1994.
- Ingo Wegener. Komplexitätstheorie - Grenzen der Effizienz von Algorithmen. Springer, 2003.
- Dexter Kozen. Theory of Computation. Springer, 2006.
- The Parallel Computation Project:  
<http://cs.armstrong.edu/greenlaw/research/PARALLEL/index.html>

# Prüfungen

Übungen:

- Übungsaufgaben jede zweite Woche (mit Zusatzaufgaben)
- Werden in Gruppen (2-3 Personen) bearbeitet, abgegeben und korrigiert
- Jeder Teilnehmer muss mindestens eine Aufgabe in der Übungsgruppe vorrechnen

oder

Mündliche Prüfung

---

# Komplexitätstheorie

---

Vorlesung im Sommersemester 2009

# Ziel der Komplexitätstheorie

Analyse der **inhärenten Komplexität von Problemen**:

- Komplexität: hauptsächlich Laufzeit, aber auch andere Ressourcen (insbesondere Platzbedarf)
- Inhärent: Laufzeit / Ressourcenverbrauch des **bestmöglichen** Algorithmus für gegebenes Problem.
- Zwei Sichtweisen:
  - ★ Problemzentriert: welche Ressourcen brauche ich mindestens, um ein gegebenes Problem zu lösen?
  - ★ Ressourcenzentriert: welche Probleme kann ich mit gegebenen Ressourcen lösen

Also: was ist die Grenze der Berechenbarkeit unter beschränkten Ressourcen?

## Beispiel: Erreichbarkeit in Graphen

### Definition Pfad, Erreichbar

Sei  $G = (V, E)$  gerichteter Graph. *Pfad* in  $G$  ist Folge von Knoten  $v_0, \dots, v_n$  so dass  $(v_i, v_{i+1}) \in E$  für alle  $i < n$ .

Seien  $v, v' \in V$ . Dann ist  $v'$  *erreichbar* von  $v$  in  $G$  wenn es Pfad  $v_0, \dots, v_n$  gibt mit  $v = v_0$  und  $v_n = v'$ .

Erreichbarkeitsproblem:

gegeben  $G, v, v'$ , entscheide ob  $v'$  erreichbar von  $v$  in  $G$ .

Zentrales Problem der Informatik, z.B. Erreichbarkeit von Rechnern in Netzwerken.

# Beispiel: Erreichbarkeit in Graphen

## Algorithmus 1

Zähle alle Folgen von Knoten  $v_0, \dots, v_n$  auf mit  $n \leq |V|$ .

Überprüfe für jede Folge, ob

- $v = v_0$  und  $v_n = v'$
- $(v_i, v_{i+1}) \in E$  für alle  $i < n$ .

Antworte “erreichbar”, wenn dies für mind. eine Folge zutrifft.

Sonst antworte “unerreichbar”.

Korrektheit:

- Wenn Algorithmus “erreichbar” antwortet, so ist dies offens. korrekt;
- Wenn  $v'$  von  $v$  erreichbar, so gibt es Pfad von  $v$  zu  $v'$ , auf dem kein Knoten doppelt vorkommt  
Dieser Pfad hat max. Länge  $|V|$  und wird vom Algorithmus gefunden.

# Beispiel: Erreichbarkeit in Graphen

## Algorithmus 1

Zähle alle Folgen von Knoten  $v_0, \dots, v_n$  auf mit  $n \leq |V|$ .

Überprüfe für jede Folge, ob

- $v = v_0$  und  $v_n = v'$
- $(v_i, v_{i+1}) \in E$  für alle  $i < n$ .

Antworte “erreichbar”, wenn dies für mind. eine Folge zutrifft.

Sonst antworte “unerreichbar”.

Wenn  $|V| = n$ , so untersucht der Algorithmus  $n^n \leq 2^{n^2}$  Pfade

Für jeden Pfad kann die angegebene Bedingung in Zeit  $p(n)$   
überprüft werden, mit  $p(\cdot)$  Polynom

Insgesamt braucht der Algorithmus also  $p(n) \cdot 2^{n^2}$  Zeit: **exponentiell!**

## Beispiel: Erreichbarkeit in Graphen

Natürliche Frage:

Ist das Problem inhärent schwer oder der Algorithmus schlecht?

### Algorithmus 2

```
 $S := \{v\}$   
markiere  $v$   
while  $S \neq \emptyset$  do  
  wähle  $u \in S$   
   $S := S \setminus \{u\}$   
  for all  $(u, u') \in E$  do  
    if  $u'$  nicht markiert then  
      markiere  $u'$   
       $S := S \cup \{u'\}$   
    endif  
  endfor  
endwhile  
wenn  $v'$  markiert antworte "erreichbar", sonst "unerreichbar"
```



## Beispiel: Erreichbarkeit in Graphen

Es ist nicht schwer, zu zeigen, dass Algorithmus 2 korrekt ist (Übung)

Laufzeitanalyse:

- Jeder Knoten wird höchstens einmal zu  $S$  hinzugefügt (beim Markieren)
- Die while Schleife macht also höchstens  $n = |V|$  Schritte.
- Da jeder Knoten höchstens  $n$  Nachbarn hat, macht die “for all” Schleife höchstens  $n$  Schritte
- Insgesamt  $c \cdot (n^2)$  Schritte: **polynomiell!**

Algorithmus 1 war also tatsächlich suboptimal!!

Weiter optimierter Algorithmus hat sogar lineare Laufzeit ( $c \cdot n$  Schritte)

## Beispiel: Cliquesproblem

### Definition Clique

Sei  $G = (V, E)$  ein ungerichteter Graph. *Clique* in  $G$  ist nicht-leere Knotenmenge  $C \subseteq V$  so dass  $\{v, v'\} \in E$  für all  $v, v' \in C$ .  
Die *Größe* einer Clique ist die Anzahl der darin enthaltenen Knoten.

Cliquesproblem:

gegeben  $G$ , Zahl  $k$ , entscheide ob  $G$  Clique der Größe  $k$  hat.

## Beispiel: Cliquesproblem

### Algorithmus

Zähle alle Teilmengen  $C \subseteq V$  der Kardinalität  $k$  auf.  
Für jede solche Teilmenge prüfe, ob sie Clique ist.  
Wenn eine Clique gefunden wurde, antworte “ja”  
Sonst antworte “nein”.

Der Algorithmus ist offensichtlich korrekt.

Laufzeit:

- Es kann in polynomieller Zeit geprüft werden, ob gegebenes  $C \subseteq V$  eine  $k$ -Clique ist.
- Wenn  $|V| = n$ , dann gibt es  $\binom{n}{k}$  Teilmengen der Größe  $k$ ;
- Wenn z.B.  $k = n/2$ , dann  $\binom{n}{k} \geq 2^n$ , also **exponentieller Zeitbedarf!**

## Beispiel: Cliquenproblem

Natürliche Frage:

Ist das Problem inhärent schwer oder der Algorithmus schlecht?

Beachte: der Algorithmus hat viel Ähnlichkeit mit Algorithmus 1 für Erreichbarkeit!

Antwort:

1. Das ist unbekannt (wie für viele natürliche Probleme)
2. Die Komplexitätstheorie erlaubt es uns trotzdem, das Cliquenproblem als "schwierig" zu identifizieren (später genaueres!)

Wir brauchen also keine Zeit damit zu verschwenden, nach einem besseren Algorithmus zu suchen!

## Beispiel: Cliquenproblem

Diese Antwort ist typisch für die Komplexitätstheorie:

- es gibt in diesem Bereich sehr viele schwierige und ungelöste Probleme, darunter die bekanntesten in der Informatik
- insbesondere gibt es nur wenig Aussagen über die **nicht-**Machbarkeit (z.B. "das Cliquenproblem kann **nicht** in polynomieller Zeit gelöst werden")
- Stattdessen konzentriert man sich auf **relative Aussagen**: "Problem X ist genauso schwer wie Problem Y"
- Auf diese Weise ergibt sich eine reiche Struktur im Raum aller Probleme
- Dies gibt einem ein sehr gutes Werkzeug in die Hand, um die Schwierigkeit eines gegebenen Problems einzuschätzen (sehr wichtig auch in der Praxis!)

# Kapitel 1

Vier Klarstellungen:

- Was ist eine Laufzeitanalyse?
- Welche Rolle spielt die Repräsentation der Eingabe?
- Welche Art von Komplexität werden wir studieren?
- Was für Probleme werden wir studieren?

# Laufzeitanalyse

Laufzeit ist Funktion:

Anzahl Schritte in Abhängigkeit von **Größe** der Eingabe

Beispiel Cliquesproblem mit  $k$  binär kodiert:

- Eingabe mit  $|V| = 105$ ,  $k = 1$  hat Größe 106:  
Algorithmus untersucht 105 Teilmengen
- Eingabe mit  $|V| = 100$ ,  $k = 50$  hat Größe 106:  
Algorithmus untersucht  $> 100.000.000.000.000.000.000.000.000.000$   
Teilmengen
- Eingabe mit  $|V| = 100$ ,  $k = 100$  hat Größe 106:  
Algorithmus untersucht 1 Teilmenge

Wir betrachten die **maximale** Anzahl Schritte für alle Eingaben derselben Größe.

# Laufzeitanalyse

- Beim Beschreiben der Funktion abstrahieren wir häufig stark:
  - ★ Konstanten werden ignoriert ( $\mathcal{O}$ -notation)
  - ★ Oft ignorieren wir sogar den Grad von Polynomen
- Insbesondere interessieren wir uns für polynomielle vs. exponentielle Laufzeit

Eingabegröße	1	2	3	4	5	6	7	8		20	128
$n^2$	1	4	9	16	25	36	49	64		400	16.384
$2^n$	2	4	8	16	32	64	128	256		1.048.576	RIESIG!

"riesig": Moderner Prozessor braucht mehr Zeit als vom Anfang des Universums bis heute

# Kapitel 1

Repräsentation der Eingabe

# Repräsentation

Eingabe kann i.d.R. verschieden repräsentiert werden:

- Graphen: z.B. Liste von Knoten +  
entweder Adjazenzmatrix oder Liste von Kanten
- Zahlen: z.B. unär/binär/dezimal kodiert.

Größe kann von Repräsentation abhängen:

- Zahl  $n$ : unär Größe  $n$ , binär Größe  $\log(n)$ , jede andere Basis  $\frac{1}{c} \cdot \log(n)$
- Kantenloser Graph mit  $n$  Knoten: Adjazenzmatrix hat Größe  $n^2$ ,  
Kantenliste hat Größe 0

# Repräsentation

Also hängt auch die Laufzeit von Repräsentation ab, z.B.:

- Man kann einfach in polynomieller Zeit entscheiden, ob Zahl prim ist, wenn diese unär kodiert ist. ●
- Für binäre Kodierung konnte dies erst 2002 von Agrawal, Kayal und Saxena gezeigt werden.

Meist unterscheidet sich Größe versch. Repräsentationen nur polynomiell, z.B. Adjazenzmatrix vs. Kantenliste

Dann werden wir die Repräsentation meist nicht im Detail fixieren

Ausnahme: Zahlen (wir nehmen stets binäre Kodierung an!)

Graphen: wir betrachten Anzahl Knoten als Eingabegröße

# Kapitel 1

Welche Art von Komplexität studieren wir?

# Worst Case Komplexität

Laufzeit

- ist **obere** Schranke für alle Eingaben derselben Größe
- bezieht sich also auf den **schlimmstmöglichen** Fall

Man spricht von **Worst Case Komplexität**

# Worst Case Komplexität

"Wir brauchen also keine Zeit damit zu verschwenden, nach einem besseren Algorithmus zu suchen"

heißt also:

- wir finden (wahrscheinlich) keinen Algorithmus, der auf **jeder** Eingabe besser ist.
- wir können aber durchaus Algorithmen finden, die auf **vielen** Eingaben besser sind

Dazu verwendet man **Heuristiken**, z.B.:

vor dem Suchen einer Clique der Größe  $k$ , eliminiere alle Knoten mit weniger als  $k$  Nachbarn

verbessert Laufzeit auf Graphen, in denen die meisten Knoten wenig Nachfolger haben (viel weniger Teilmengen zu untersuchen!).

# Worst Case Komplexität

Auch möglich ist die Untersuchung der Laufzeit auf **typischen Eingaben** (average case Komplexität).

Dies ist jedoch i.d.R. schwieriger:

- man braucht eine gute Charakterisierung von typischen Eingaben (oft schwer zu bestimmen)
- typische Eingaben werden oft über Wahrscheinlichkeitsverteilungen beschrieben (technisch anspruchsvoll)

In der klassischen Komplexitätstheorie und dieser VL geht es:

- um worst case Komplexität (vorsichtiger Ansatz!)
- **nicht** um Heuristiken / average case Komplexität

# Kapitel 1

Was für Probleme werden wir studieren?

# Varianten algorithmischer Problem

Algorithmische Probleme haben meist (mindestens) drei Varianten.

Am Beispiel des Cliquesproblems:

(a) Entscheidungsproblem (wie vorher)

Gegeben  $G$  und  $k$ , entscheide ob  $G$  eine  $k$ -Clique hat

(b) Berechnungsproblem

Gegeben  $G$  und  $k$ , berechne eine  $k$ -Clique in  $G$

(gib  $\perp$  aus, wenn keine existiert)

(c) Optimierungsproblem

Gegeben  $G$ , berechne eine Clique in  $G$  von maximaler Größe

Welche Variante die natürlichste ist, hängt vom Problem ab.

Beim Cliquesproblem scheinen (b) und (c) etwas befriedigender als (a)

# Varianten algorithmischer Probleme

## Definition (Single-Prozessor) Sequenzierung

Sei  $A$  eine Menge von *Aufgaben*, die durch  $\prec$  partiell geordnet ist und  $d : A \rightarrow \mathbb{N}$  Funktion, die Deadlines beschreibt.

*Sequenzierung für  $A$  mit  $k \in \mathbb{N}$  Verspätungen* ist injektive Abbildung  $\tau : A \rightarrow \{0, \dots, |A| - 1\}$  so dass

1.  $a \prec a'$  impliziert  $\tau(a) < \tau(a')$ ;
2. für höchstens  $k$  Aufgaben  $a \in A$  gilt  $\tau(a) > d(a)$ .

Intuition:

- wir nehmen vereinfachend an, dass jede Aufgabe dieselbe Verarbeitungszeit braucht
- $a \prec a'$  bedeutet, dass  $a'$  das Ergebnis von  $a$  verwendet



## Varianten algorithmischer Probleme

(a) Entscheidungsproblem

Gegeben  $A$  (inkl.  $\prec$  und  $d$ ) und  $k$ , entscheide ob es Sequenzierung für  $A$  mit  $k$  Verspätungen gibt.

(b) Berechnungsproblem

Gegeben  $A$  (inkl.  $\prec$  und  $d$ ) und  $k$ , berechne Sequenzierung für  $A$  mit  $k$  Verspätungen (gib  $\perp$  aus, wenn keine existiert).

(c) Optimierungsproblem

Gegeben  $A$  (inkl.  $\prec$  und  $d$ ), berechne Sequenzierung für  $A$  mit  $k$  Verspätungen,  $k$  minimal.

Sequenzierung ist typisches Optimierungsproblem:

(c) ist natürlichste Variante

# Varianten algorithmischer Probleme

Komplexitätstheorie konzentriert sich auf Entscheidungsprobleme:

- einfacher zu handhaben (z.B. keine Optimierungsfunktion)
- für "natürliche" Probleme sind die Ressourcen, die für Entscheidungs- / Berechnungs- / Optimierungsproblem benötigt werden, sehr ähnlich.

Beispiel: polynomielle Algorithmen für das Cliquesproblem.

1. Optimierungsproblem polynomiell  $\Rightarrow$  Entscheidungsproblem polynomiell

trivial: berechne größten Clique  $C$ , überprüfe ob  $|C| \geq k$

## Varianten algorithmischer Probleme

2. Entscheidungsproblem polynomiell  $\Rightarrow$  Berechnungsproblem polynomiell

Wir können o.B.d.A. annehmen, dass Eingabegraph  $k$ -Clique enthält  
und dass  $k \leq |V|$

```
procedure b-clique( $G, k$ )
```

```
   $G' = G$ 
```

```
  while  $G'$  enthält  $k$ -Clique do
```

```
    wähle Knoten  $v \in V$ 
```

```
    entferne  $v$  aus  $G'$ 
```

```
  done
```

```
  gib  $v$  aus (ist Teil der berechneten Clique)
```

```
  Entferne alle Knoten aus  $G'$ , die in  $G$  nicht adjazent zu  $v$  sind
```

```
  if  $k = 1$  then stop
```

```
  b-clique( $G', k - 1$ )
```



## Varianten algorithmischer Probleme

### 3. Berechnungsproblem polynomiell $\Rightarrow$ Optimierungsproblem polynomiell

Trivial: berechne Cliques für alle  $k = 1, \dots, |V|$ .

Sobald  $\perp$  zurückgegeben wird, wurde max. Clique gefunden

Polynomiell, da nur polynomiell viele Aufrufe des polynomiellen Berechnungsproblems notwendig sind (wegen  $k \leq |V|$ ).

Für andere Probleme ist hier oft binäre Suche erforderlich.  
(wenn eine binär kodierte Zahl die Eingabe ist, deren Wert nicht von einer anderen Eingabe dominiert wird)

# Übersicht Vorlesung

- Kapitel 1: Einführung
- Kapitel 2: Turingmaschinen
- Kapitel 3: P vs. NP
- Kapitel 4: Mehr Ressourcen, mehr Möglichkeiten?
- Kapitel 5: Platzkomplexität
- Kapitel 6: Zeitkomplexität Reloaded
- Kapitel 7: Probabilistische Komplexitätsklassen