

Berechenbarkeit und Komplexität: polynomielle Komplexitätsklassen

Prof. Dr. Berthold Vöcking
Lehrstuhl Informatik 1
Algorithmen und Komplexität

18. Dezember 2007

Definition von Polynomialzeitalgorithmus

Definition (worst case Laufzeit eines Algorithmus)

Die worst case Laufzeit $t_A(n)$, $n \in \mathbb{N}$, eines Algorithmus A entspricht den maximalen Laufzeitkosten auf Eingaben der Länge n bezüglich des logarithmischen Kostenmaßes der RAM.

Definition (Polynomialzeitalgorithmus)

Wir sagen, die worst case Laufzeit $t_A(n)$ eines Algorithmus A ist polynomiell beschränkt, falls gilt

$$\exists \alpha \in \mathbb{N} : t_A(n) = O(n^\alpha) .$$

Einen Algorithmus mit polynomiell beschränkter worst case Laufzeit bezeichnen wir als Polynomialzeitalgorithmus.

Definition der Klasse P

Definition (Komplexitätsklasse P)

P ist die Klasse der Probleme, für die es einen Polynomialzeitalgorithmus gibt.

Anmerkungen:

- Alternativ kann man sich auch auf die Laufzeit einer TM beziehen, da sich RAM und TM gegenseitig mit polynomiellen Zeitverlust simulieren können.
- Polynomialzeitalgorithmen werden häufig auch als „effiziente Algorithmen“ bezeichnet.
- P ist in diesem Sinne die Klasse derjenigen Probleme, die effizient gelöst werden können.

Beispiele für Probleme in P

- Sortieren
- Kürzeste Wege
- Minimaler Spannbaum
- Graphzusammenhang
- Maximaler Fluss
- Maximum Matching
- Lineare Programmierung
- Größter Gemeinsamer Teiler
- Primzahltest

Warum ist Sortieren in P?

Problem (Sortieren)

Eingabe: N Zahlen $a_1, \dots, a_N \in \mathbb{N}$

Ausgabe: *aufsteigend sortierte Folge der Eingabezahlen*

Anmerkung: Soweit wir nichts anderes sagen, nehmen wir an, dass Zahlen binär kodiert sind.

Warum ist Sortieren in P?

Satz

Sortieren \in P.

Beweis:

- Wir lösen das Problem beispielsweise mit Mergesort.
- Laufzeit im uniformen Kostenmaß: $O(N \log N)$.
- Laufzeit im logarithmischen Kostenmaß: $O(\ell N \log N)$, wobei $\ell = \max_{1 \leq i \leq N} \log(a_i)$.
- Sei n die Eingabelänge. Es gilt $\ell \leq n$ und $\log N \leq N \leq n$.
- Somit ist die Laufzeit beschränkt durch $\ell N \log N \leq n^3$.



Warum ist Graphzusammenhang in P?

Problem (Graphzusammenhang)

Eingabe: *Graph $G = (V, E)$*

Frage: *Ist G zusammenhängend?*

Anmerkung: Bei Graphproblemen gehen wir grundsätzlich davon aus, dass der Graph in Form einer Adjazenzmatrix eingegeben wird.

Warum ist Graphzusammenhang in P?

Satz

Graphzusammenhang $\in P$.

Beweis

- Wir lösen das Problem mit einer Tiefensuche.
- Laufzeit im uniformen Kostenmaß: $O(|V| + |E|)$
- Laufzeit im logarithmischen Kostenmaß:
 $O((|V| + |E|) \cdot \log |V|)$
- Die Eingabelänge ist $n = |V|^2 \geq |E|$.
- Die Gesamtlaufzeit ist somit

$$O((|V| + |E|) \log |V|) = O(n \log n) = O(n^2) .$$



Definition von NTM

Definition (Nichtdeterministische Turingmaschine – NTM)

Eine nichtdeterministische Turingmaschine (NTM) ist definiert wie eine deterministische Turingmaschine (TM), nur die Zustandsübergangsfunktion wird zu einer Relation

$$\delta \subseteq ((Q \setminus \{\bar{q}\}) \times \Gamma) \times (Q \times \Gamma \times \{L, R, N\}) \text{ .}$$

Erläuterung der Rechnung einer NTM

- Eine Konfiguration K' ist direkter Nachfolger einer Konfiguration K , falls K' durch einen der in δ beschriebenen Übergänge aus K hervorgeht.
- Rechenweg = Konfigurationsfolge, die mit Startkonfiguration beginnt und mit Nachfolgekonfigurationen fortgesetzt wird bis sie eine Endkonfiguration im Zustand \bar{q} erreicht.
- Beachte: Zu einer Konfiguration kann es mehrere direkte Nachfolgekonfigurationen geben. Der Verlauf der Rechnung ist also nicht eindeutig bestimmt (nicht deterministisch).

Definition des Akzeptanzverhaltens

Definition (Akzeptanzverhalten der NTM)

Eine NTM M akzeptiert die Eingabe $x \in \Sigma^$, falls es mindestens einen Rechenweg von M gibt, der in eine akzeptierende Endkonfiguration führt.*

Die von M erkannte Sprache $L(M)$ besteht aus allen von M akzeptierten Wörtern.

Definition der Laufzeit

Definition (Laufzeit der NTM)

Sei M eine NTM. Die Laufzeit von M auf einer Eingabe $x \in L(M)$ ist definiert als

$$T_M(x) := \text{Länge des kürzesten akzeptierenden Rechenweges von } M \text{ auf } x .$$

Für $x \notin L(M)$ definieren wir $T_M(x) = 0$.

Die worst case Laufzeit $t_M(n)$ für M auf Eingaben der Länge $n \in \mathbb{N}$ ist definiert durch

$$t_M(n) := \max\{T_M(x) \mid x \in \Sigma^n\} .$$

Definition der Klasse NP

Definition (Komplexitätsklasse NP)

NP ist die Klasse der Entscheidungsprobleme, die durch eine NTM M erkannt werden, deren worst case Laufzeit $t_M(n)$ polynomiell beschränkt ist.

NP steht dabei für **nichtdeterministisch polynomiell**.

Beispiel für ein Problem aus NP

Problem (Cliquesproblem – CLIQUE)

Eingabe: Graph $G = (V, E)$, $k \in \{1, \dots, |V|\}$

Frage: Gibt es eine k -Clique?

- Für das Cliquesproblem kennen wir keinen Polynomialzeitalgorithmus.
- Die besten bekannten Algorithmen haben eine exponentielle Laufzeit.

Beispiel für ein Problem aus NP

Satz

CLIQUE \in NP.

Beweis: Wir beschreiben eine NTM M mit $L(M) = \text{CLIQUE}$:

- 1 Syntaktisch inkorrekte Eingaben werden verworfen.
- 2 M „rät“ einen 0-1-String y der Länge $|V|$.
- 3 Sei $C = \{i \in V \mid y_i = 1\} \subseteq V$.
- 4 M akzeptiert, falls C aus k Knoten besteht und jedes Knotenpaar aus C durch eine Kante verbunden ist.

Korrektheit: Es gibt genau dann einen akzeptierenden Rechenweg, wenn G eine k -Clique enthält.

Laufzeit: Alle Schritte haben polynomielle Laufzeit. □

Alternative Charakterisierung der Klasse NP

Satz

Eine Sprache $L \subseteq \Sigma^$ ist genau dann in NP, wenn es einen Polynomialzeitalgorithmus V (einen sogenannten Verifizierer) und ein Polynom p mit der folgenden Eigenschaft gibt:*

$$x \in L \iff \exists y \in \{0, 1\}^*, |y| \leq p(|x|) : V \text{ akzeptiert } y\#x.$$

Beweis: Von der NTM zu Zertifikat & Verifizierer

Gegeben:

- Sei M eine NTM, die $L \in NP$ in polynomieller Zeit erkennt.
- M 's Laufzeit sei beschränkt durch ein Polynom q .
- O.B.d.A. sehe die Überführungsrelation von δ immer genau zwei Übergänge vor, die wir mit 0 und 1 bezeichnen.

Konstruktion von Zertifikat und Verifizierer:

- Für die Eingabe $x \in L$ beschreibe $y \in \{0, 1\}^{q(n)}$ den Pfad von M auf einem akzeptierenden Rechenweg.
- Wir verwenden y als Zertifikat.
- Der Verifizierer V erhält als Eingabe $y \# x$ und simuliert einen Rechenweg der NTM M für die Eingabe x .

Beweis: Von der NTM zu Zertifikat & Verifizierer

Korrektheit der Konstruktion:

- Gemäß Konstruktion gilt

$$\begin{aligned}x \in L &\Leftrightarrow M \text{ akzeptiert } x \\&\Leftrightarrow \exists y \in \{0,1\}^{q(n)} : V \text{ akzeptiert } y\#x.\end{aligned}$$

- Der Verifizierer kann die durch das Zertifikat y beschriebene Rechnung mit polynomielltem Zeitverlust simulieren.
- Somit erfüllen y und V die im Satz geforderten Eigenschaften.

Beweis: Von Zertifikat & Verifizierer zur NTM

Gegeben:

Verifizierer V mit polynomieller Laufzeitschranke und Polynom p mit der Eigenschaft:

$$x \in L \Leftrightarrow \exists y \in \{0,1\}^*, |y| \leq p(|x|) : V \text{ akzeptiert } y\#x.$$

Konstruktion der NTM:

- 1 M rät das Zertifikat $y \in \{0,1\}^*, |y| \leq p(n)$.
- 2 M führt V auf $y\#x$ aus und akzeptiert, falls V akzeptiert.

Beweis: Von Zertifikat & Verifizierer zur NTM

Korrektheit der Konstruktion:

- M erkennt die Sprache L , weil gilt

$$\begin{aligned}x \in L &\Leftrightarrow \exists y \in \{0,1\}^*, |y| \leq p(n) : V \text{ akzeptiert } y\#x \\&\Leftrightarrow \text{Es gibt einen akzeptierenden Rechenweg für } M \\&\Leftrightarrow M \text{ akzeptiert } x.\end{aligned}$$

- Die Laufzeit von M ist polynmiell beschränkt, denn
 - die Laufzeit von Schritt 1 entspricht der Länge des Zertifikats, und
 - die Laufzeit von Schritt 2 entspricht der Laufzeit des Verifizierers.



Optimierungsprobleme und ihre Entscheidungsvariante

Beim Rucksackproblem (KP) suchen wir eine Teilmenge K von N gegebenen Objekten mit Gewichten w_1, \dots, w_N und Nutzenwerten p_1, \dots, p_N , so dass die Objekte aus K in einen Rucksack mit Gewichtsschranke b passen und dabei der Nutzen maximiert wird.

Problem (Rucksackproblem, Knapsack Problem – KP)

Eingabe: $b \in \mathbb{N}$, $w_1, \dots, w_N \in \{1, \dots, b\}$, $p_1, \dots, p_N \in \mathbb{N}$

zulässige Lösungen: $K \subseteq \{1, \dots, N\}$, so dass $\sum_{i \in K} w_i \leq b$

Zielfunktion: Maximiere $\sum_{i \in K} p_i$

Entscheidungsvariante: $p \in \mathbb{N}$ sei gegeben. Gibt es eine zulässige Lösung mit Nutzen mindestens p ?

Optimierungsprobleme und ihre Entscheidungsvariante

Beim Bin Packing Problem suchen wir eine Verteilung von N Objekten mit Gewichten w_1, \dots, w_N auf eine möglichst kleine Anzahl von Behältern mit Gewichtskapazität jeweils b .

Problem (Bin Packing Problem – BPP)

Eingabe: $b \in \mathbb{N}$, $w_1, \dots, w_N \in \{1, \dots, b\}$

zulässige Lösungen: $k \in \mathbb{N}$ und Fkt $f : \{1, \dots, N\} \rightarrow \{1, \dots, k\}$,

$$\text{so dass } \forall i \in \{1, \dots, k\} : \sum_{j \in f^{-1}(i)} w_j \leq b$$

Zielfunktion: Minimiere k (= Anzahl Behälter)

Entscheidungsvariante: $k \in \mathbb{N}$ ist gegeben. Passen die Objekte in k Behälter?

Optimierungsprobleme und ihre Entscheidungsvariante

Beim TSP ist ein vollständiger Graph aus N Knoten (Orten) mit Kantengewichten (Kosten) gegeben. Gesucht ist eine Rundreise (ein *Hamiltonkreis*, eine *Tour*) mit kleinstmöglichen Kosten.

Problem (Traveling Salesperson Problem – TSP)

Eingabe: $c(i, j) \in \mathbb{N}$ für $i, j \in \{1, \dots, N\}$ mit $c(j, i) = c(i, j)$

zulässige Lösungen: Permutationen π auf $\{1, \dots, N\}$

Zielfunktion: Minimiere $\sum_{i=1}^{N-1} c(\pi(i), \pi(i+1)) + c(\pi(N), \pi(1))$

Entscheidungsvariante: $b \in \mathbb{N}$ ist gegeben. Gibt es eine Tour der Länge höchstens b ?

Zertifikat & Verifizierer für Optimierungsprobleme

Satz

Die Entscheidungsvarianten von KP, BPP und TSP sind in NP.

Beweis:

Entscheidungsvarianten von Opt.problemen haben einen natürlichen Kandidaten für ein Zertifikat, nämlich **zulässige Lösungen**.

Es muss allerdings gezeigt werden, dass

- diese Lösungen eine polynomiell in der Eingabelänge beschränkte Kodierungslänge haben, und
- ihre Zulässigkeit durch einen Polynomialzeitalgorithmus überprüft werden kann.

Zertifikat & Verifizierer für Optimierungsprobleme

- KP: Die Teilmenge $K \subseteq \{1, \dots, N\}$ kann mit N Bits kodiert werden. Gegeben K kann die Einhaltung von Gewichts- und Nutzenwertschranke in polynomieller Zeit überprüft werden.
- BPP: Die Abbildung $f : \{1, \dots, N\} \rightarrow \{1, \dots, k\}$ kann mit $O(N \log k)$ Bits kodiert werden. Gegeben f kann die Einhaltung der Gewichtsschranken in polynomieller Zeit überprüft werden.
- TSP: Für die Kodierung einer Permutation π werden $O(N \log N)$ Bits benötigt. Es kann in polynomieller Zeit überprüft werden, ob die durch π beschriebene Rundreise die vorgegebene Kostenschranke b einhält.



Optimierungsproblem versus Entscheidungsproblem

- Mit Hilfe eines Algorithmus, der ein Optimierungsproblem löst, kann man offensichtlich auch die Entscheidungsvariante lösen. (Wie?)
- Häufig funktioniert auch der umgekehrte Weg. Wir illustrieren dies am Beispiel von KP.
- In den Übungen zeigen wir dasselbe auch für TSP und BPP.

Satz

Wenn die Entscheidungsvariante von KP in polynomieller Zeit lösbar ist, dann auch die Optimierungsvariante.

Beweis: Entscheidungsvariante \rightarrow Zwischenvariante

Zwischenvariante: Gesucht ist nicht eine optimale Lösung sondern nur der **optimale Zielfunktionswert**.

Polynomialzeitalgorithmus für die Zwischenvariante

Wir verwenden eine Binärsuche mit folgenden Parametern:

- Der minimale Profit ist 0. Der maximale Profit ist $P := \sum_{i=1}^N p_i$.
- Wir finden den optimalen Zielfunktionswert durch Binärsuche auf dem Wertebereich $\{0, P\}$.
- Sei A ein Polynomialzeitalgorithmus für die Entscheidungsvariante von KP .
- In jeder Iteration verwenden wir Algorithmus A , der uns sagt in welche Richtung wir weitersuchen müssen.

Beweis: Entscheidungsvariante \rightarrow Zwischenvariante

Die Anzahl der Iterationen der Binärsuche ist $\lceil \log(P + 1) \rceil$.

Diese Anzahl müssen wir in Beziehung zur Eingabelänge n setzen.

Untere Schranke für die Eingabelänge:

- Die Kodierungslänge von $a \in \mathbb{N}$ ist $\kappa(a) := \lceil \log(a + 1) \rceil$.
- Die Funktion κ ist subadditiv, d.h. für alle $a, b \in \mathbb{N}$ gilt $\kappa(a + b) \leq \kappa(a) + \kappa(b)$.
- Die Eingabelänge n ist somit mindestens

$$\sum_{i=1}^N \kappa(p_i) \geq \kappa\left(\sum_{i=1}^N p_i\right) = \kappa(P) = \lceil \log(P + 1) \rceil .$$

Also reichen n Aufrufe von A um den optimalen Zielfunktionswert zu bestimmen.

Beweis: Zwischenvariante \rightarrow Optimierungsvariante

Aus einem Algorithmus B für die Zwischenvariante konstruieren wir jetzt einen Algorithmus C für die Optimierungsvariante.

Algorithmus C

- ❶ $K := \{1, \dots, N\};$
- ❷ $p := B(K);$
- ❸ **for** $i := 1$ **to** N **do**
 if $B(K \setminus \{i\}) = p$ **then** $K := K - \{i\};$
- ❹ **Ausgabe** K .

Laufzeit: $N + 1$ Aufrufe von Algorithmus B , also polynomiell beschränkt, falls die Laufzeit von B polynomiell beschränkt ist.

Die große offene Frage der Informatik lautet

$$P = NP?$$

Hierbei ist P natürlich auf Entscheidungsprobleme eingeschränkt. Das machen wir implizit immer dann, wenn P zu NP in Bezug gesetzt wird.

Offensichtlich gilt

$$P \subseteq NP.$$

Klar: Denn eine (deterministische) TM ist eine spezielle NTM.

Exponentielle Laufzeitschranke für Probleme aus NP

Satz

Für jedes Entscheidungsproblem $L \in \text{NP}$ gibt es einen Algorithmus A , der L entscheidet, und dessen worst case Laufzeit durch $2^{q(n)}$ nach oben beschränkt ist, wobei q ein geeignetes Polynom ist.

Exponentielle Laufzeitschranke für Probleme aus NP

Beweis:

Um die Eingabe $x \in \{0, 1\}^n$ zu entscheiden,

- starte Verifiz. V mit $y \# x$ für jedes Zertifikat $y \in \{0, 1\}^{p(n)}$;
- akzeptiere, falls V eines der generierten Zertifikate akzeptiert.

Laufzeitanalyse:

- Sei p' eine polynomielle Laufzeitschranke für V .
- Die Laufzeit unseres Algorithmus ist dann höchstens

$$\begin{aligned} 2^{p(n)} \cdot p'(p(n) + 1 + n) &\leq 2^{p(n)} \cdot 2^{p'(p(n)+1+n)} \\ &\leq 2^{p(n)+p'(p(n)+1+n)} = 2^{q(n)}. \end{aligned}$$

für das Polynom $q(n) = p(n) + p'(p(n) + 1 + n)$. □