

Informatik III



Albert-Ludwigs-Universität Freiburg
Rechnernetze und Telematik
Prof. Dr. Christian Schindelhauer

Christian Schindelhauer
Wintersemester 2006/07
17. Vorlesung
21.12.2006



Komplexitätstheorie - Zeitklassen

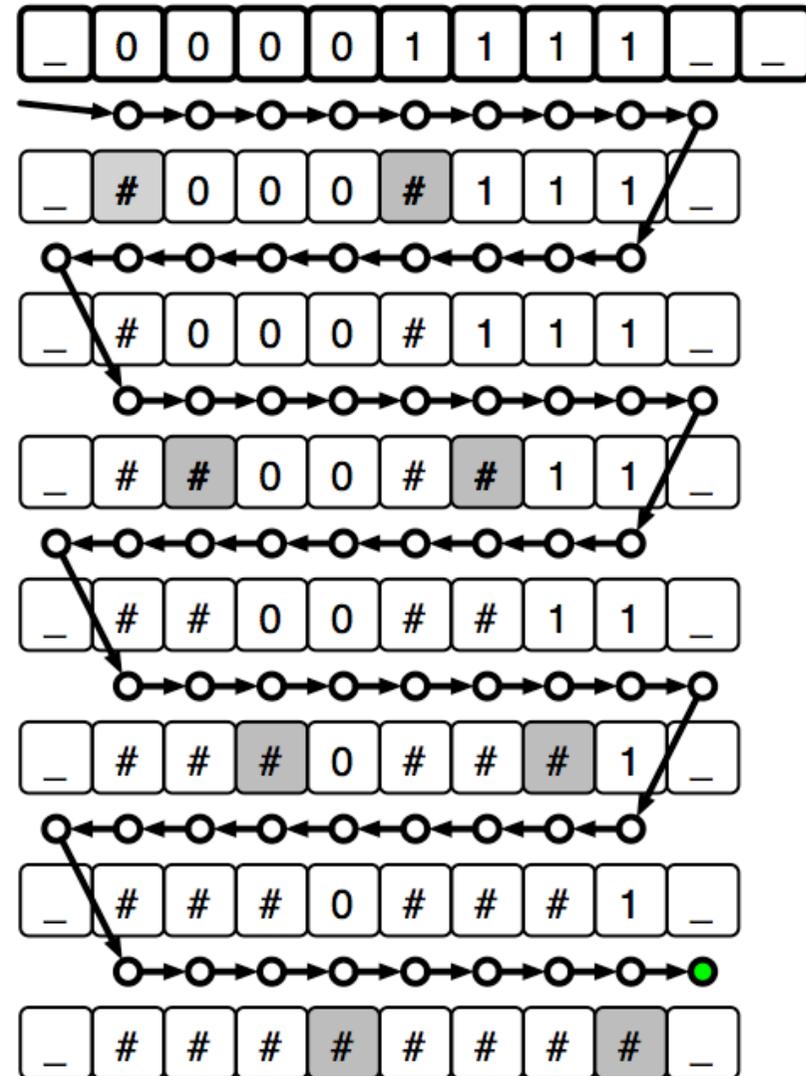
Albert-Ludwigs-Universität Freiburg
Institut für Informatik
Rechnernetze und Telematik
Prof. Dr. Christian Schindelhauer

- **Komplexitätsmaße**
 - Wiederholung: $O, o, \omega, \Theta, \Omega$
 - Laufzeitanalyse
- **Die Komplexitätsklassen TIME,**
 - DTIME, NTIME
 - P mit Beispielen
 - NP mit Beispielen
- **Das Cook-Levin-Theorem**
 - Polynomial-Zeit-Reduktion
 - Reduktionen zwischen 3SAT und Clique
 - NP-vollständigkeit
 - SAT ist NP-vollständig
- **Weitere NP-vollständige Probleme**
 - Knotenüberdeckung (Vertex-Cover)
 - Das Hamiltonsche Pfadproblem
 - Das ungerichtete Hamiltonsche Pfadproblem
 - Das Teilsummenproblem



Laufzeit einer TM - Beispiel

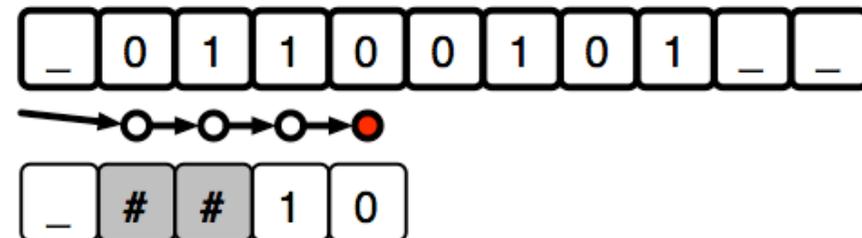
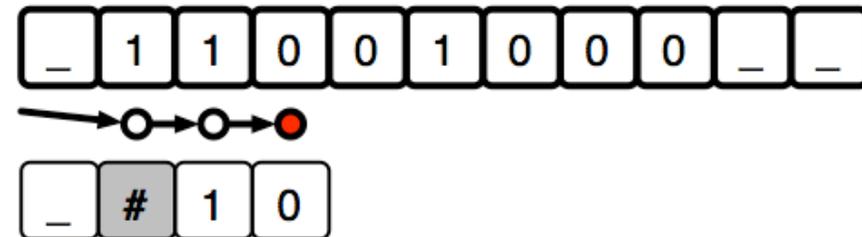
- **Beispiel:** $A = \{0^k 1^k \mid k \geq 0\}$
- **Maschine M_1 für A:** “Für Eingabe w:
 1. Laufe von links nach rechts über das Band und verwerfe, falls eine 0 rechts von einer 1 gefunden wird
 2. Wiederhole falls mindestens eine 0 und eine 1 auf dem Band sind:
 3. Laufe auf den Band und lösche eine 0 und eine 1
 4. Falls 0er oder 1er noch bleiben, verwerfe.
Ansonsten, akzeptiere.





Average versus Worst-Case-Laufzeit

- Im **schlimmsten (worst-case)** Laufzeitfall ist das Wort in A
- Dann muss die TM M_1 alle 0er und 1er auskreuzen:
 - Das macht k Runden
- In jeder Runde muss die TM einmal die gesamte Eingabe der Länge $n=2k$ durchlaufen
- Die **Gesamtlaufzeit** ist immer höchstens $4k^2+2k = n(n-2)$
- Tatsächlich ist aber die **erwartete Laufzeit** kleiner als 5:
 - Für ein zufälliges Wort ist die Wahrscheinlichkeit, dass eine 0 rechts von einer 1 steht an jeder Stelle $1/2$.
- Offensichtlich gibt die **Average-Laufzeit** hier nicht das interessante Verhalten der TM wieder
- Daher betrachtet die Komplexitätstheorie zumeist **nur Worst-Case-Laufzeiten**





Ein Zeit-Komplexitätsmaß

➤ Definition

- Sei M eine deterministische Turing-Maschine, die auf allen Eingaben hält.
- Die **Laufzeit (Zeitkomplexität)** von M ist eine Funktion $f: \mathbb{N} \rightarrow \mathbb{N}$,
 - wobei $f(n)$ die maximale Anzahl von Schritten von M beschreibt auf einer Eingabe der Länge n .
- Falls $f(n)$ die Laufzeit einer TM M ist, nennt man M auch eine **$f(n)$ -Zeit-Turing-Maschine**
 - z.B. Linear-Zeit-TM für $f(n) = c n$ für eine Konstante c
 - z.B. Quadrat-Zeit-TM für $f(n) = c n^2$ für eine Konstante c
 - z.B. Polynom-Zeit-TM für $f(n) = c n^k$ für Konstanten c und k

➤ Zumeist beschreibt n die Eingabelänge.



Laufzeiten im Vergleich

➤ **Wie kann man Zeitkomplexitäten vergleichen?**

➤ Beispiel:	100 n	versus	n²	versus	2ⁿ/1000
– n=1	100		1		0,002
– n=2	200		4		0,004
–
– n=10	1.000		100		1,024
–
– n=20	2.000		400		1049
– n=21	2.100		481		2098
–
– n=100	10.000		10.000		1.27 × 10 ²⁷
–
– n=1.000	100.000		1.000.000		1.07 × 10 ²⁹⁸

➤ **Für große Eingabelängen spielen die konstanten Faktoren eine untergeordnete Rolle**

- Hardware wird jedes Jahr (noch) um einen konstante Faktor schneller
- Problemgrößen wachsen auch jedes Jahr



Definition der Asymptotik

$$f \leq_{ae} g \quad :\Leftrightarrow \quad \exists n_0 \in \mathbb{R} \quad \forall n \geq n_0 : \quad f(n) \leq g(n) .$$

$$O(g) \quad := \quad \{f \mid \exists k \in \mathbb{R} \quad f \leq_{ae} k \cdot g\} ,$$

$$o(g) \quad := \quad \{f \mid \forall k \in \mathbb{R}^+ \quad k \cdot f \leq_{ae} g\} ,$$

$$\omega(g) \quad := \quad \{f \mid \forall k \in \mathbb{R}^+ \quad k \cdot g \leq_{ae} f\} ,$$

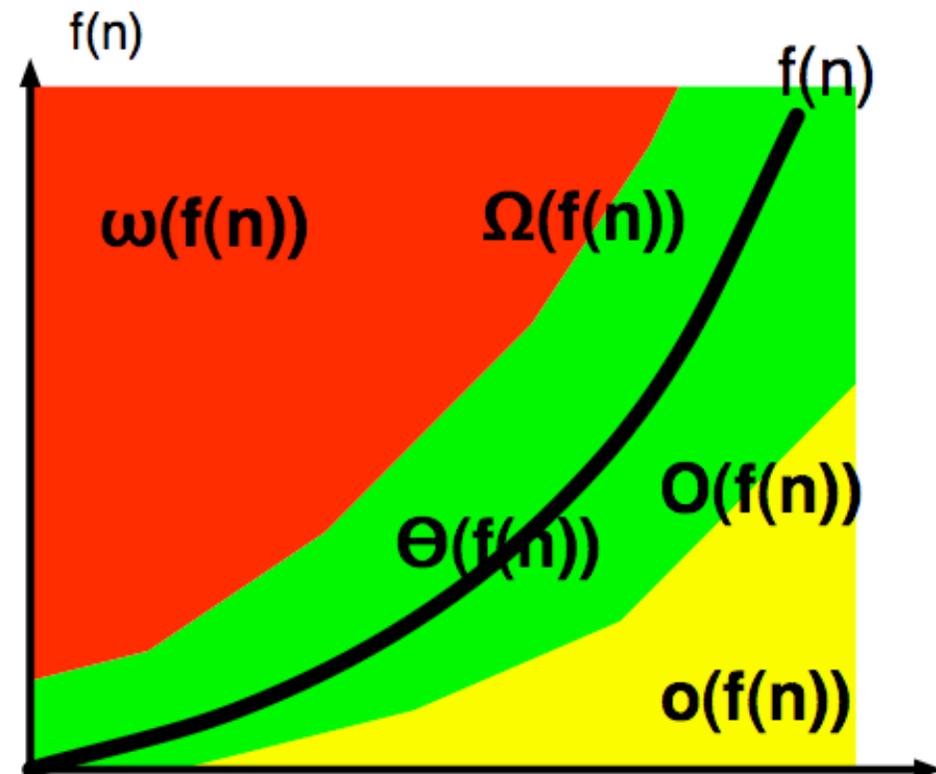
$$\Omega(g) \quad := \quad \{f \mid \exists k \in \mathbb{R} \quad g \leq_{ae} k \cdot f\} ,$$

$$\Theta(g) \quad := \quad O(g) \quad \cap \quad \Omega(g) .$$



Die asymptotischen Wachstumsklassen

$$\begin{aligned} O(g) &:= \{f \mid \exists k \in \mathbb{R} \quad f \leq_{ae} k \cdot g\}, \\ o(g) &:= \{f \mid \forall k \in \mathbb{R}^+ \quad k \cdot f \leq_{ae} g\}, \\ \omega(g) &:= \{f \mid \forall k \in \mathbb{R}^+ \quad k \cdot g \leq_{ae} f\}, \\ \Omega(g) &:= \{f \mid \exists k \in \mathbb{R} \quad g \leq_{ae} k \cdot f\}, \\ \Theta(g) &:= O(g) \cap \Omega(g). \end{aligned}$$





Techniken und Tricks

➤ **Wachstumsklassen erleichtern die Analyse.**

➤ **Techniken:**

- Falls die Funktion ein Polynom $a_0 + a_1n + a_2n^2 + \dots + a_kn^k$ ist und $a_k > 0$, ist die Wachstumsklasse: $\Theta(n^k)$
- Falls $f \in O(g)$, dann ist $f+g \in O(g)$.
- $f \in o(g)$ genau dann wenn $g \in \omega(f)$
- $f \in O(g)$ genau dann wenn $g \in \Omega(f)$

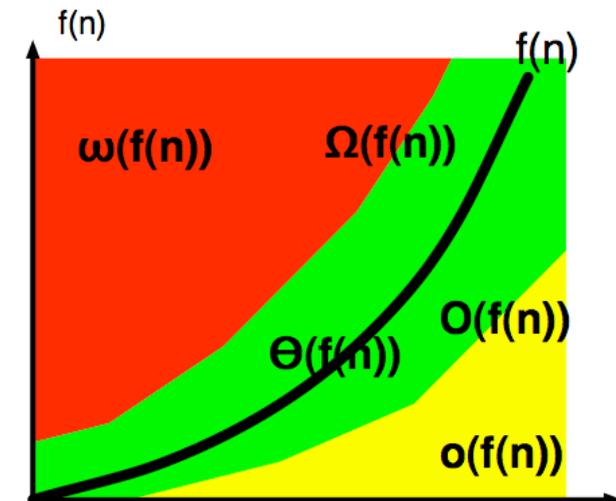
➤ **Eselsbrücken:**

- o, O bedeutet: "kleiner", "kleiner gleich"
- ω, Ω bedeutet: "größer", "größer gleich"
- Θ bedeutet O und Ω - alles Großbuchstaben
 - also "asymptotisch gleich"

➤ **Theorem:**

$$f \in o(g) \iff \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{f(n)}{g(n)} = 0$$

$$f \in O(g) \iff \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{f(n)}{g(n)} \leq c \text{ für eine Konstante } c$$





Korrekte und “schlampige” Notationen

- Elemente der Wachstumsklassen sind Funktionen:

$$n \mapsto f(n)$$

- Diese werden so abgekürzt:

$$\mathcal{N} := n \mapsto n$$

$$\mathcal{N}^2 := n \mapsto n^2$$

$$2^{\mathcal{N}} := n \mapsto 2^n$$

- Eine Funktion ist Element einer Wachstumsklasse

$$\mathcal{N}^2 \in o(2^{\mathcal{N}})$$

$$(n \mapsto n^2) \in o(n \mapsto 2^n)$$

- Meistens schreibt man einfach nur $f(n)$ und nimmt implizit an, dass n das Argument ist

$$f(n)$$

- Man schreibt einfach nur

$$n$$
$$n^2$$
$$2^n$$

- Statt dem Element-Zeichen wird “=” geschrieben:

$$n^2 = o(2^n)$$



Beispiele:

1. $\sqrt{n} = o(n)$

2. $n = o(n \log \log n)$

3. $n \log \log n = o(n \log n)$

4. $n \log n = o(n^2)$

5. $n^2 = o(n^3)$



Zeitkomplexitätsklassen

➤ Definition

- Sei $t: \mathbb{N} \rightarrow \mathbb{R}^+$ eine Funktion.
- Die Zeitkomplexitätsklasse **TIME(t(n))** ist die Menge aller Sprachen,
 - die von einer deterministischen $O(t(n))$ -Zeit-Turing-Maschine entschieden werden.
- Wird die Anzahl der Bänder auf k beschränkt, schreiben wir **TIME_{k-Band}(t(n))** oder einfach **TIME_k(t(n))**.

➤ Beispiel:

- $A = \{0^k 1^k \mid k \geq 0\}$
- Wir haben gesehen: $A \in \text{TIME}_1(n^2)$,
 - da es eine TM mit Laufzeit $O(n^2)$ gibt.

➤ Frage:

- Gibt es eine TM, die A in Linear-Zeit löst?



Eine erste Fragestellung, eine Antwort, noch eine Frage...

➤ **Beispiel:**

- $A = \{0^k 1^k \mid k \geq 0\}$
- $A \in \text{TIME}_1(n^2)$,

➤ **Frage:**

- Gibt es eine TM, die A in **Linear-Zeit** löst?

➤ **Antwort:**

- Ja:
- Verwende eine TM mit 2 Bändern,
- Kopiere alle 0er auf das zweite Band und vergleiche dann alle 1er auf dem Eingabeband mit dem zweiten Band.

➤ **Also: $A \in \text{TIME}_2(n)$,**

➤ **Frage: $A \in \text{TIME}_1(o(n^2))$?**

- D.h. kann man A auch mit nur 1 Band in Zeit $o(n^2)$ lösen?

➤ **Antwort:**

- Ja. Es gilt $A \in \text{TIME}_{1\text{-Band}}(n \log n)$.

➤ **Aber wie?**



Idee: Zählen

➤ Gesucht: TM

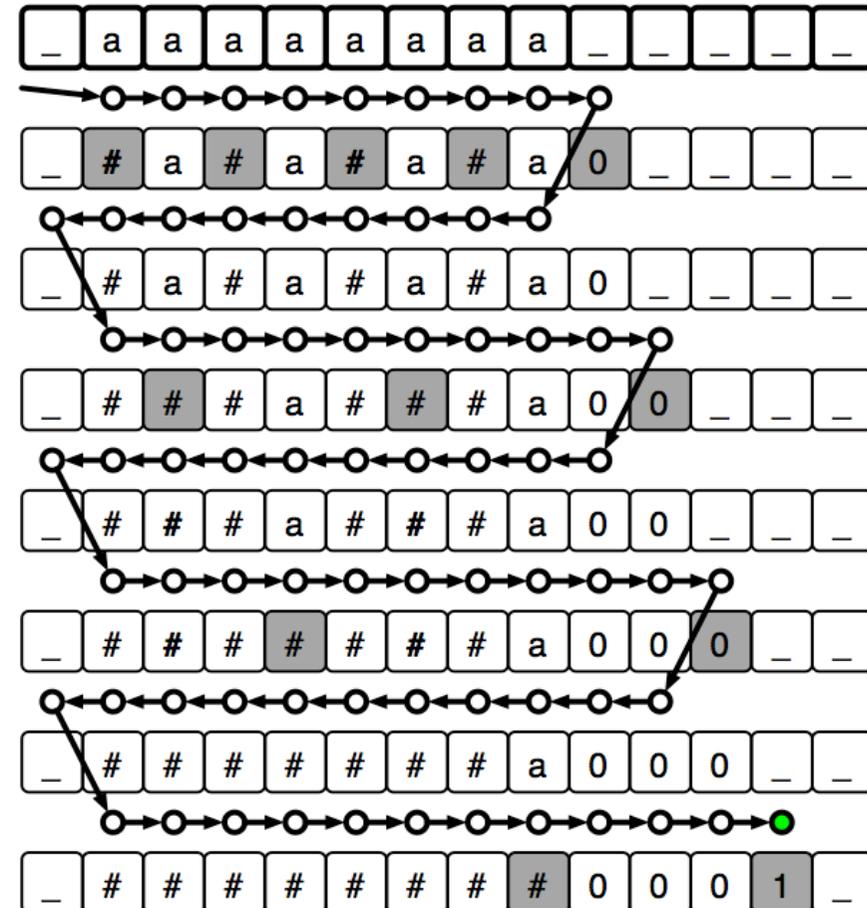
- mit Eingabe a^n und
- Ausgabe: n (in Binärdarstellung)

➤ Lösung:

- Gehe von links nach rechts und
 - merke dabei, ob die Anzahl der a s bisher gerade oder ungerade war
 - Lösche dabei jedes ungerade a , d.h. das 1.,3.,5.,...
- Schreibe 0 falls das Ergebnis gerade war und 1 sonst rechts an das Band
- Falls mehr als ein a übrig bleibt
 - gehe ganz nach links und fange von vorne an.

➤ Laufzeit:

- Jeder Durchlauf maximal $2n+2\log n$
- Anzahl Durchläufe: $\log n$
- Ergibt: $(2n+2\log n)\log n$
 $= 2n\log n + 2(\log n)^2 = O(n \log n)$





Effiziente Berechnung von $\{0^n 1^n \mid n \geq 0\}$ mit 1-Band-TM

➤ **Algorithmus:**

1. Zähle 0er
 - Sei x das Ergebnis
2. Zähle 1er
 - Sei y das Ergebnis
3. Vergleiche x und y

➤ **Laufzeit:**

- 1. Schritt: $O(n \log n)$
 - 2. Schritt: $O(n \log n)$
 - 3. Schritt:
 - x und y sind binärkodiert und bestehen aus höchstens $\log n$ Zeichen
 - Der Vergleich zweier Zeichenketten der Länge m kann auf einer 1-Band-DTM in Zeit $O(m^2)$ durchgeführt werden
 - Ergibt $O((\log n)^2)$
- **Zusammengefasst: $O(n \log n) + O(n \log n) + O((\log n)^2) = O(n \log n)$**



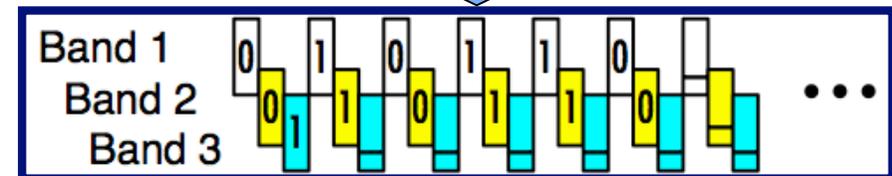
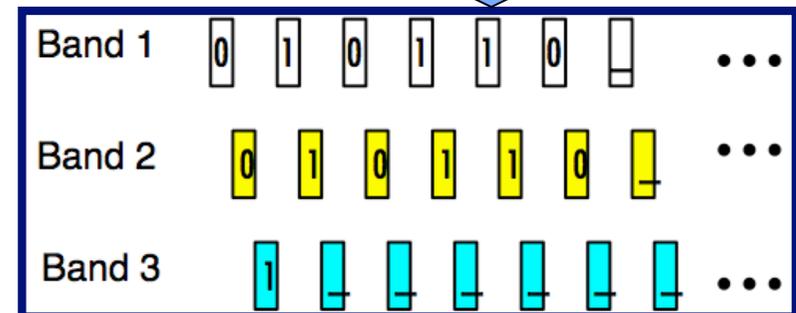
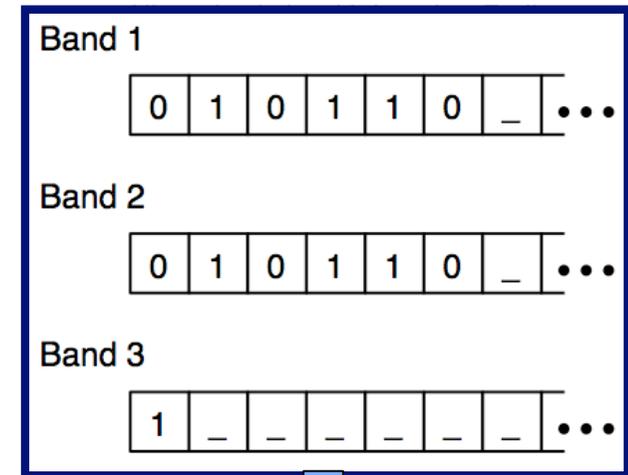
k-Band-DTMs → 1-Band DTMs

➤ Theorem

- $\text{TIME}_k(t(n)) \subseteq \text{TIME}_1(O(t^2(n)))$, d.h.
- Für $t(n)=\Omega(n)$ kann jede Berechnung einer k-Band-DTM von einer 1-Band DTM in Zeit $O(t^2(n))$ berechnet werden.

➤ Beweis:

- Betrachte k-Band-DTM M mit Arbeitsalphabet Γ
- und konstruiere 1-Band-DTM mit Alphabet $\Gamma \times \{_, \text{kopf}\}$,
 - Speichere das i.-te Symbol von Band j an der Position $j + i k$.
 - Verwende Markierung *kopf* nur wenn der Kopf der k-Band-TM an der entsprechenden Stelle steht.
- ...





k-Band-DTMs → 1-Band DTMs

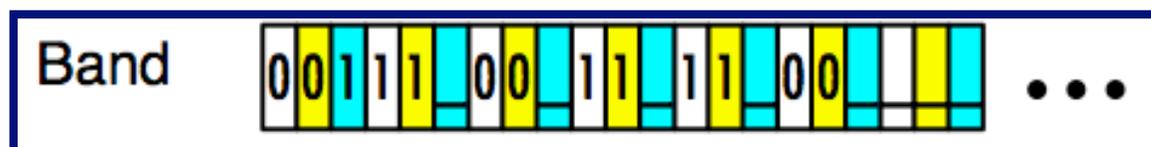
➤ **Theorem**

- $\text{TIME}_k(t(n)) \subseteq \text{TIME}_1(O(t^2(n)))$

➤ **Beweis (Fortsetzung)**

- Arbeitsweise 1-Band-DTM

1. Kodiere Eingabe passend um
2. Für jeden Schritt der k-Band-DTM
3. Für jedes Band j
4. Suche Kopfposition an den Stellen $\{j, j+k, j+2k, \dots\}$
5. Lies Eingabe
6. Berechne den Folgezustand, neues Symbol und Bewegungsrichtung
7. Für jedes Band
8. Suche Kopfposition
9. Schreibe neues Zeichen
10. Bewege Kopfmarkierung um k Zeichen nach links oder rechts
11. Falls M hält, halte und akzeptiere/verwerfe entsprechend





k-Band-DTMs → 1-Band DTMs

➤ Theorem

- $\text{TIME}_k(t(n)) \subseteq \text{TIME}_1(O(t^2(n)))$

➤ Beweis (Laufzeit):

- Da die k-Band-DTM höchstens $t(n)$ Schritte läuft, gibt es höchstens eine Folge $k \cdot t(n)$ Zellen auf dem Band der 1-Band-DTM mit Symbolen ungleich “_”
- Damit kann ein Kopf in Zeit $k \cdot t(n)$ gefunden werden
- Alle Köpfe werden in Zeit $k^2 \cdot t(n)$ gefunden

- Der eigentliche Simulationsschritt geschieht in konstanter Zeit.

- Damit muss $t(n)$ mal der Aufwand berechnet werden
 - für Köpfe finden und bewegen: $2 \cdot k^2 \cdot t(n) + k$
 - Simulationsschritt: 1
- Das ergibt $(2 \cdot k^2 \cdot t(n) + k + 1) \cdot t(n) = O(t^2(n))$,
 - da k eine Konstante ist



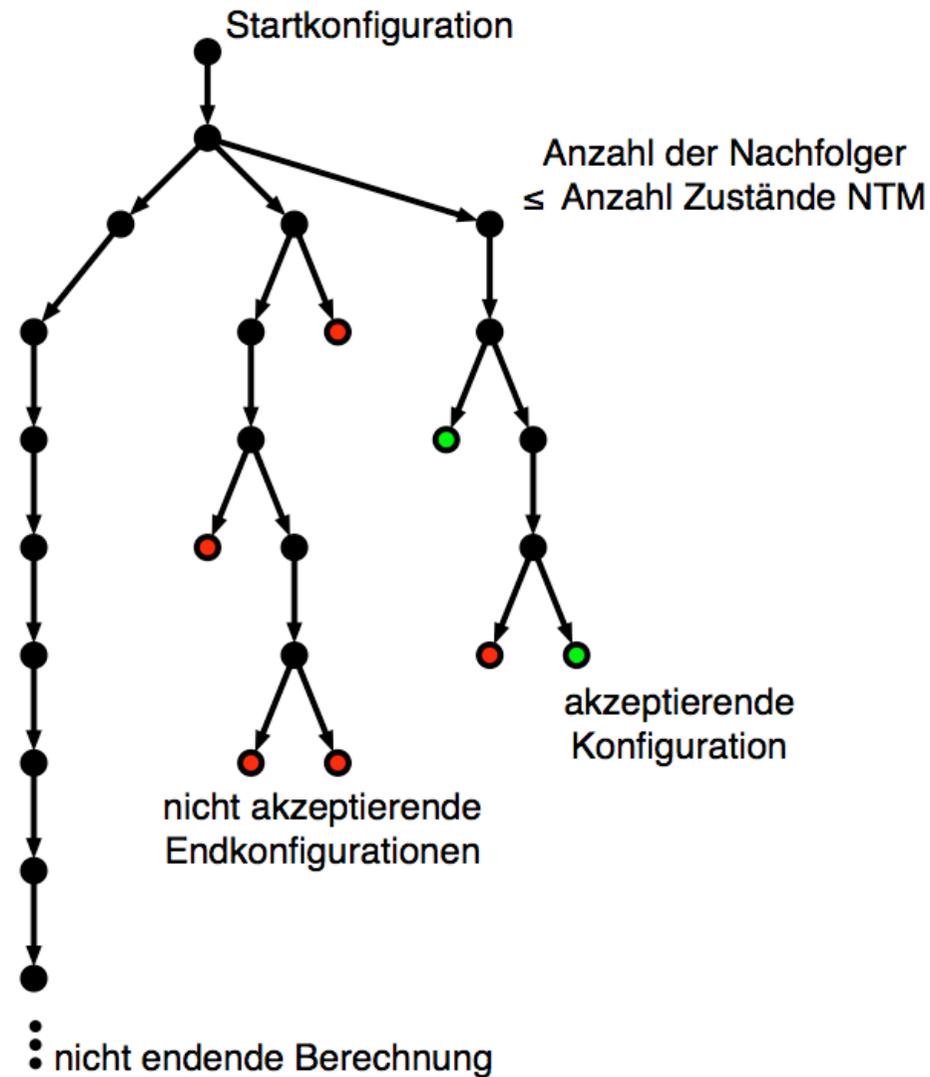
Akzeptanz einer NTM

Eine Nichtdeterministische Turingmaschine M **akzeptiert** eine Eingabe w , falls es eine Folge von Konfigurationen C_1, C_2, \dots, C_k gibt, so dass

1. C_1 ist die Startkonfiguration von M bei Eingabe w
 2. C_i kann zu C_{i+1} überführt werden
 3. C_k ist eine akzeptierende Konfiguration
- Die von M akzeptierten Worte bilden die **von M akzeptierte Sprache** $L(M)$
 - Eine NTM **entscheidet** eine Sprache, wenn jede Eingabe zu einem endlichen Berechnungsbaum der Konfigurationen führt.
 - Die **Laufzeit** $t(n)$ einer Entscheider-NTM ist die Länge des längstens Pfads im Berechnungsbaums für alle Eingaben der Länge n .



Berechnungsbaum einer NTM





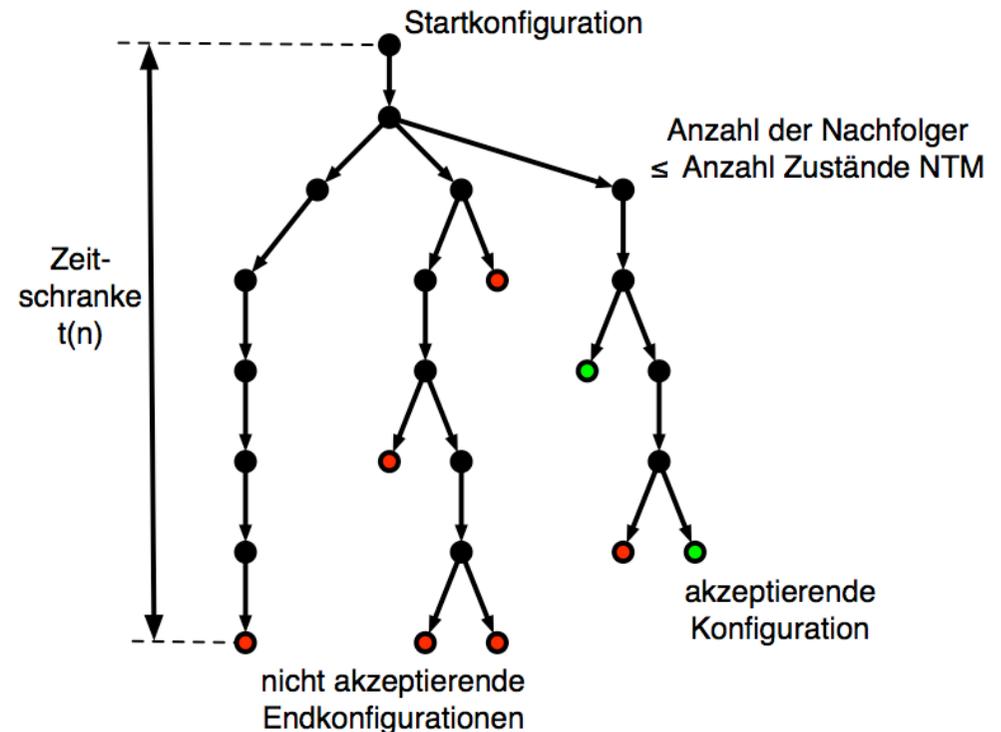
Nichtdeterministische Zeitkomplexitätsklassen

➤ Definition

- Eine NTM ist t -Zeit-beschränkt, wenn für eine Eingabe der Länge n jede nichtdeterministische Berechnung höchstens $t(n)$ Schritte benötigt.

➤ Definition

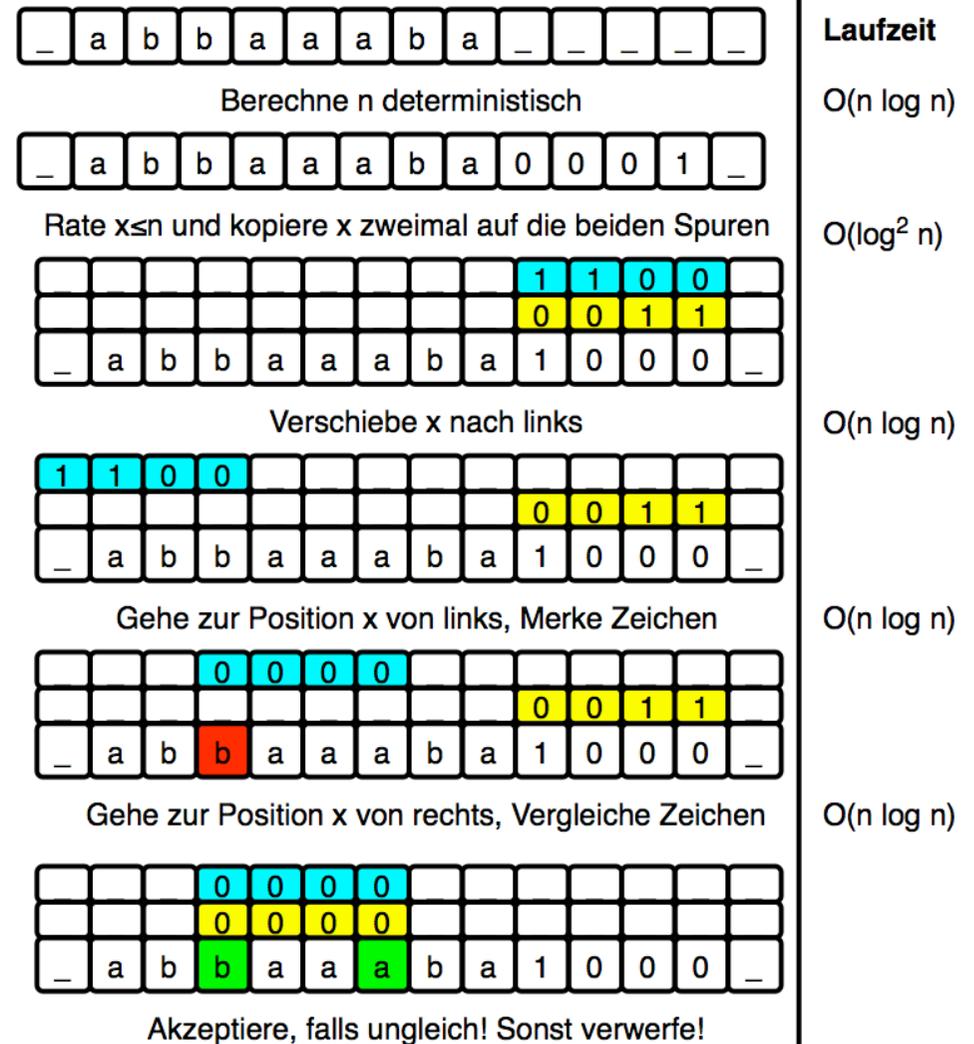
- Sei $t: \mathbb{N} \rightarrow \mathbb{R}^+$ eine Funktion.
- Die Zeitkomplexitätsklasse **$\text{NTIME}(t(n))$** ist die Vereinigung aller Sprachen,
 - die von einer **nichtdeterministischen** $O(t(n))$ -Zeit-Turing-Maschine entschieden werden.
- Wird die Anzahl der Bänder auf k beschränkt, schreiben wir **$\text{NTIME}_{k\text{-Band}}(t(n))$** oder einfach **$\text{NTIME}_k(t(n))$** .





Beispiel

- **Nicht-Palindrom** = $\{w \in \{a,b\}^* \mid w \neq w^{rev}\}$
- **Es gilt:**
Nicht-Palindrom \in $NTIME_{1\text{-Band}}(n \log n)$,
 - da es eine $O(n \log n)$ -Zeit 1-Band-NTM die *Nicht-Palindrom* in Laufzeit $O(n \log n)$ löst.
- **Lösung:**
 - Rate Position $x \leq n$
 - Dafür berechne zuerst deterministisch erstmal die Eingabegröße
 - Lies Zeichen an Position x und $n-x$
 - Speichere Positionszähler auf Extra-Spur
 - Verschiebe Positionszähler immer um eins
 - Merke das Zeichen jeweils im endlichen Speicher
 - Falls gilt $w_x \neq w_{n-x}$ akzeptiere, ansonsten verwerfe
- **Beachte: Es gilt**
Nicht-Palindrom \notin $TIME_{1\text{-Band}}(n \log n)$.





Berechnung einer 1-Band-NTM durch eine k-Band-TM

Albert-Ludwigs-Universität Freiburg
Institut für Informatik
Rechnernetze und Telematik
Prof. Dr. Christian Schindelhauer

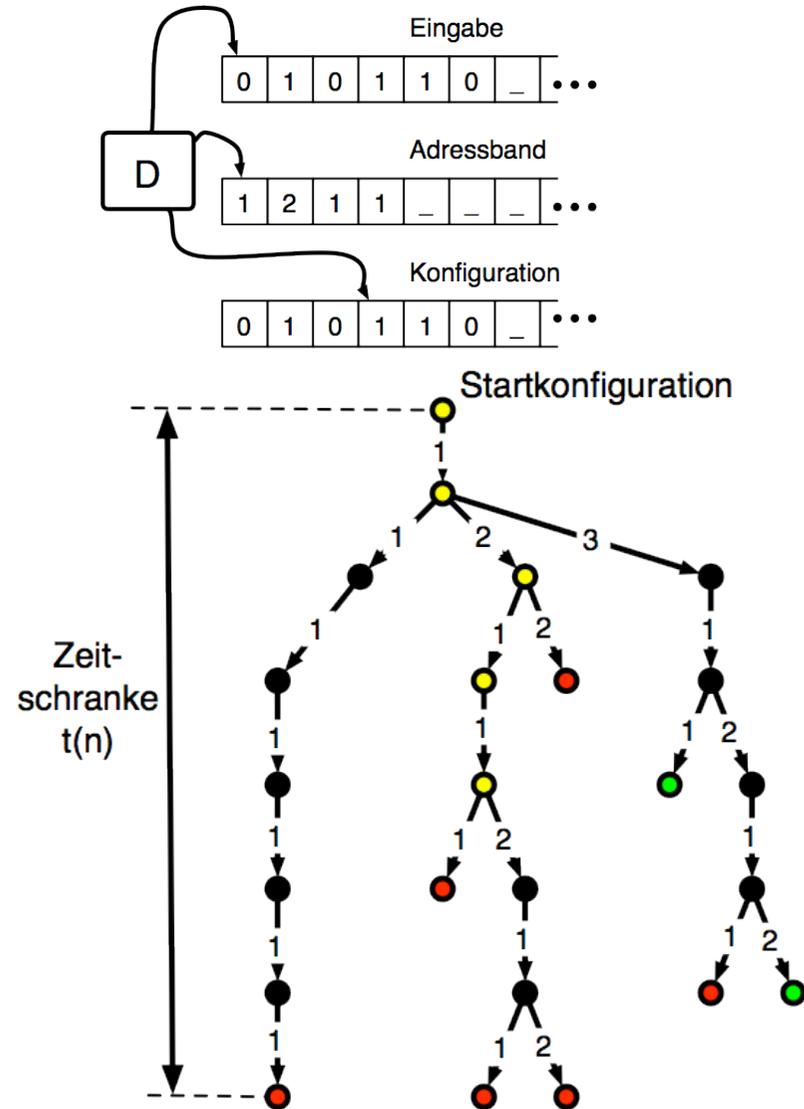
- **Theorem:** Für $t(n)=\Omega(n)$
 - $\text{NTIME}_1(t(n)) \subseteq \text{TIME}_1(2^{O(t(n))})$, d.h.
 - Jede Berechnung einer t-Zeit 1-Band-NTM kann von einer 3-Band DTM in Zeit $2^{O(t(n))}$ durchgeführt werden.
- **Beweis:**
 - Eine Konfiguration einer TM besteht aus
 - der Bandinschrift,
 - der markierten Kopfposition und
 - dem aktuellen Zustand
 - Simuliere 1-Band-NTM mit 3-Band-DTM
 - Speichere auf Band 1 die Eingabe
 - Speichere auf Band 2 die Position der NTM im Berechnungsbaum
 - Verwende Band 3 zum Speichern der aktuellen Konfiguration
 - **Lemma:**
 - Die Anzahl der Knoten im Berechnungsbaum einer t-Zeit NTM mit Zustandsmenge Q ist beschränkt durch $|Q|^{t(n)+1}$.
 - **Fakt:**
 - Jeder Konfigurationsübergang im Berechnungsbaum der NTM kann in einem Schritt auf dem dritten Band berechnet werden.
 - Die 3-Band-DTM wird dann mit einer 1-Band DTM berechnet.



Zeitbeschränkte Simulation einer NTM durch eine DTM

Beweis:

- Simulator DTM D:
 - Eingabeband
 - Adressband
 - Konfigurationsband
- Zähle per Tiefensuche alle Knoten des Berechnungsbaums im Adressband auf. Sortierung:
 - Lexikographisch
 - 1111111111
 - 1111111112
 - ...
 - 3333333333
- Für jeden Knoten des Berechnungsbaums:
 - Initialisiere Startkonfiguration
 - Führe dabei den (nun deterministischen) Konfigurationsübergang für jeden Pfad in Zeit $t(n)$ durch
 - Falls simulierte NTM in akz. Zustand, dann halte und akzeptiere
- Falls jeder Knoten abgearbeitet, verwerfe



Ende der 17. Vorlesung



Albert-Ludwigs-Universität Freiburg
Rechnernetze und Telematik
Prof. Dr. Christian Schindelhauer

Christian Schindelhauer
Wintersemester 2006/07
17. Vorlesung
21.12.2006