

## Vorlesungsübersicht

# Beschreibungslogik

## Kapitel 4: Tableau-Algorithmen

Sommersemester 2018      Thomas Schneider

AG Theorie der künstlichen Intelligenz (TdKI)

<http://tinyurl.com/ss18-bl>

Kapitel 1: Einleitung

Kapitel 2: Grundlagen

Kapitel 3: Ausdrucksstärke und Modellkonstruktionen

**Kapitel 4: Tableau-Algorithmen**

Kapitel 5: Komplexität

Kapitel 6: Effiziente Beschreibungslogiken

Kapitel 7: ABoxen und Anfragebeantwortung

## Ziel des Kapitels

**Automatisches Schlussfolgern** spielt zentrale Rolle für BLen:

- ermöglicht die Entwicklung intelligenter Anwendungen
- die Ausdrucksstärke von BLen ist stark darauf zugeschnitten

**Wichtig für automatisches Schlussfolgern:**

- 1 Entscheidbarkeit der relevanten Schlussfolgerungsprobleme
- 2 möglichst geringe Komplexität
- 3 Algorithmen, die sich in der Praxis performant verhalten

Dieses Kapitel: **Punkt 3**

Wir konzentrieren uns auf **Erfüllbarkeit** (vgl. Lemma 2.9).

## Praktikable Algorithmen

In der Praxis haben sich hauptsächlich als effizient herausgestellt:

- Tableau-Algorithmen wie in RACER, FaCT++, Pellet, Hermit
- Resolutionsverfahren

**Tableau-Algorithmen:**

- werden heute in den meisten BL-Systemen eingesetzt
- wurden ursprünglich für Logik erster Stufe und andere Logiken entwickelt
- versuchen, ein (Baum)modell für Eingabe zu konstruieren
- basieren auf der Anwendung von Regeln

Wir betrachten zunächst Erfüllbarkeit ohne TBoxen, dann mit TBoxen.

# Kapitel 4: Tableau-Algorithmen

- 1 ALC ohne TBoxen
- 2 ALC mit TBoxen
- 3 Erweiterungen von ALC

## Negationsnormalform

### Definition 4.1 (Negationsnormalform)

Ein Konzept ist in **Negationsnormalform (NNF)**, wenn Negation nur auf Konzeptnamen (also nicht auf zusammengesetzte Konzepte) angewendet wird.

### Lemma 4.2

Jedes Konzept kann in Linearzeit in ein äquivalentes Konzept in NNF umgewandelt werden.

**T 4.1**

Wir nehmen ab jetzt an, dass das Eingabekonzept  $C_0$  in NNF ist.

# Kapitel 4: Tableau-Algorithmen

- 1 ALC ohne TBoxen
- 2 ALC mit TBoxen
- 3 Erweiterungen von ALC

## I-Bäume

... bilden eine Datenstruktur, die ein (partielles) Baummodell repräsentiert

### Definition 4.3 (I-Baum)

Ein **I-Baum** für  $C_0$  ist ein knoten- und kantenbeschrifteter Baum  $(V, E, \mathcal{L})$  mit

- $V$  Knotenmenge
- $E$  ist Menge beschrifteter Kanten  $(v, r, v')$  mit  $v, v' \in V, r$  Rollenname
- $\mathcal{L} : V \rightarrow 2^{\text{sub}(C_0)}$  ist die Knotenbeschriftung

**T 4.2**

# Tableau-Algorithmus

Der Tableau-Algorithmus berechnet eine Folge

$$M_0, M_1, \dots$$

von Mengen von I-Bäumen:

- $M_0 = \{B_{ini}\}$  mit  $B_{ini}$  **initialer I-Baum** für  $C_0$ :

$$V := \{v_{ini}\}$$

$$E := \emptyset$$

$$\mathcal{L}(v_{ini}) := \{C_0\}$$



- $M_{i+1}$  entsteht aus  $M_i$  durch Anwendung von Tableau-Regel (transformiert I-Baum in einen oder mehrere neue I-Bäume)

# Tableau-Regeln

**∃-Regel:**

- wähle  $v \in V$  und  $\exists r. C \in \mathcal{L}(v)$ , so dass es kein  $v' \in V$  gibt mit  $(v, r, v') \in E$  und  $C \in \mathcal{L}(v')$
- erweitere  $V$  um neuen Knoten  $v'$  und  $E$  um  $(v, r, v')$ , setze  $\mathcal{L}(v') = \{C\}$

**∀-Regel:**

- wähle  $v, v' \in V$  und  $\forall r. C \in \mathcal{L}(v)$ , so dass  $(v, r, v') \in E$  und  $C \notin \mathcal{L}(v')$
- erweitere  $\mathcal{L}(v')$  um  $C$

# Tableau-Regeln

Sei  $(V, E, \mathcal{L})$  I-Baum.

**∩-Regel:**

- wähle  $v \in V$  und  $C \cap D \in \mathcal{L}(v)$ , so dass  $\{C, D\} \not\subseteq \mathcal{L}(v)$
- erweitere  $\mathcal{L}(v)$  um  $C$  und  $D$

**∪-Regel:**

- wähle  $v \in V$  und  $C \sqcup D \in \mathcal{L}(v)$ , so dass  $\{C, D\} \cap \mathcal{L}(v) = \emptyset$
- erweitere  $\mathcal{L}(v)$  um  $C$  **oder** um  $D$  (ergibt **zwei** I-Bäume)

# Tableau-Algorithmus

**Berechnung von  $M_{i+1}$  aus  $M_i$ :**

- Auswahl eines  $B \in M_i$  und Anwendung einer der 4 Regeln
- Regelanwendung: Ersetzen von  $B$  durch neuen I-Baum bzw. zwei neue I-Bäume (∪-Regel)

**Intuition:** Regeln machen implizites Wissen explizit.

I-Baum ist **vollständig**, wenn keine Regel darauf anwendbar ist.

# Ergebnis

Algorithmus stoppt, wenn alle I-Bäume vollständig sind.

Dann Rückgabe von

- „erfüllbar“, wenn I-Baum gefunden wurde, der keinen offensichtlichen Widerspruch enthält:
  - $\{A, \neg A\} \subseteq \mathcal{L}(v)$  für einen Knoten  $v$  und Konzeptnamen  $A$
- „unerfüllbar“ sonst

T 4.3

# Terminierung

Für Terminierung benötigen wir die Schachtelungstiefe von  $\exists$ -/ $\forall$ -Konstruktoren in  $C$ :

Die **Rollentiefe**  $rd(C)$  von Konzepten  $C \in \text{sub}(C_0)$  ist induktiv wie folgt definiert.

$$\begin{aligned} rd(A) &= rd(\neg A) &= 0 \\ rd(C \sqcap D) &= rd(C \sqcup D) &= \max(rd(C), rd(D)) \\ rd(\exists r.C) &= rd(\forall r.C) &= 1 + rd(C) \end{aligned}$$

## Lemma 4.4

Für alle  $C \in \text{sub}(C_0)$  gilt:  $rd(C) \leq |C|$

# Analyse des Tableau-Algorithmus

Wir müssen nun zeigen, dass der Algorithmus ...

- 1 **terminiert:**  
Nach endlicher Zeit sind alle erzeugten I-Bäume vollständig, und der Algo. kann stoppen und „(un)erfüllbar“ zurückgeben.
- 2 **korrekt ist:**  
Wenn der Algorithmus „erfüllbar“ zurückgibt, dann ist das Eingabekonzept auch tatsächlich erfüllbar.
- 3 **vollständig ist:**  
Wenn das Eingabekonzept erfüllbar ist, dann gibt der Algorithmus auch „erfüllbar“ zurück.

Wir beginnen mit Terminierung.

# Terminierung

## Theorem 4.5 (Terminierung)

Der Tableau-Algorithmus stoppt nach endlicher Zeit.

**Beweis** in 4 Schritten:

- **Behauptung 1.** Es werden nur I-Bäume mit einem **Verzweigungsgrad von maximal  $|C_0|$**  generiert. **T 4.4**
- **Behauptung 2.** Es werden nur I-Bäume mit einer **Tiefe von maximal  $|C_0|$**  generiert. **T 4.5**
- **Behauptung 3.** Sei  $M_0, M_1, \dots$  die erzeugte Folge und  $B \in M_i$  für ein  $i \geq 0$ . Dann ist  $B$  durch die Anwendung von maximal
 
$$\underbrace{|C_0|^{|\underbrace{C_0}|}}_{\# \text{ Knoten im Baum}} \cdot \underbrace{|C_0|}_{\text{Größe Knotenbeschriftungen}} \leq 2^{2^{|C_0|}} =: n$$
 Regeln entstanden. (folgt kombinatorisch aus Beh. 1 und 2) **T 4.6**
- **Schritt 4** benötigt spezielle **Ordnungsrelation** auf den  $M_i \dots$

# Multimengen

Mengen, in denen Elemente **mehrfach** vorkommen dürfen:

Eine **Multimenge über einer Menge S** ist eine Abbildung

$$M : S \rightarrow \mathbb{N},$$

die die Anzahl des Vorkommens der Elemente bestimmt.

Die meisten Begriffe übertragen sich von Mengen auf Multimengen:

- **Leere Menge**  $\emptyset$ :  $s \mapsto 0$  für alle  $s \in S$
- **Vereinigung**:  $(M_1 \cup M_2)(s) := M_1(s) + M_2(s)$
- **Element**:  $s \in M$  gdw.  $M(s) > 0$
- **Differenz**:

$$(M_1 \setminus M_2)(s) = \begin{cases} M_1(s) - M_2(s) & \text{wenn } M_1(s) \geq M_2(s) \\ 0 & \text{sonst} \end{cases}$$

# Multimengen

Leicht zu zeigen:

## Fakt 4.6

Auch  $(MM(S), <_{mul})$  ist strikte partielle Ordnung.

Partielle Ordnung  $<$  heißt **wohlfundiert**, wenn  $<$  keine unendlich absteigenden Ketten hat.

**Bsp.:**  $(\mathbb{N}, <)$  ist wohlfundiert, aber  $(\mathbb{Z}, <)$  und  $([0, 1]_{\mathbb{R}}, <)$  nicht.

## Theorem 4.7

Wenn  $(S, <)$  wohlfundiert ist, dann ist auch  $(MM(S), <_{mul})$  wohlfundiert.

# Multimengen

$MM(S)$  bezeichnet die Menge aller Multimengen über der Menge  $S$ .

Gegeben strikte partielle Ordnung  $(S, <)$ , ist die **Multimengenerweiterung**  $(MM(S), <_{mul})$  definiert als:

$M_2 <_{mul} M_1$  gdw.  $\exists X, Y \in MM(S)$ , so dass:

- $\emptyset \neq X \subseteq M_1$
- $M_2 = (M_1 \setminus X) \cup Y$
- Für alle  $y \in Y$  gibt es ein  $x \in X$  mit  $x > y$ .

Also:  $M_2$  erhält man aus  $M_1$ , indem man einige Elemente entfernt und durch endlich viele **kleinere** ersetzt.

**Z. B.:**  $\{4, 1\} >_{mul} \{3, 3, 3\} >_{mul} \{3, 3\} >_{mul} \{3, 1, 1, 1\}$

# Zurück zur Terminierung

## Theorem 4.5 (wiederholt)

Der Tableau-Algorithmus stoppt nach endlicher Zeit.

**Beweis** in 4 Schritten:

- ✓ **Behauptung 1.** Es werden nur I-Bäume mit einem **Verzweigungsgrad von maximal  $|C_0|$**  generiert.
- ✓ **Behauptung 2.** Es werden nur I-Bäume mit einer **Tiefe von maximal  $|C_0|$**  generiert.
- ✓ **Behauptung 3.** Sei  $M_0, M_1, \dots$  die erzeugte Folge und  $B \in M_i$  für ein  $i \geq 0$ . Dann ist  $B$  durch die Anwendung von maximal

$$\underbrace{|C_0|^{ |C_0| }}_{\# \text{ Knoten im Baum}} \cdot \underbrace{|C_0|}_{\text{Größe Knotenbeschriftungen}} \leq 2^{2|C_0|^2} =: n$$

Regeln entstanden. (folgt kombinatorisch aus Beh. 1 und 2)

- **Schritt 4:** Terminierung folgt nun mit Behauptung 3. **T4.7**  $\square$

## Zurück zu: Analyse des Tableau-Algorithmus

Wir haben gezeigt, dass der Algorithmus ...

✓ **terminiert:**

Nach endlicher Zeit sind alle erzeugten I-Bäume vollständig, und der Algo. kann stoppen und „(un)erfüllbar“ zurückgeben.

Wir müssen noch zeigen, dass er ...

② **korrekt** ist:

Wenn der Algorithmus „erfüllbar“ zurückgibt, dann ist das Eingabekonzept auch tatsächlich erfüllbar.

③ **vollständig** ist:

Wenn das Eingabekonzept erfüllbar ist, dann gibt der Algorithmus auch „erfüllbar“ zurück.

## Vollständigkeit: Vorbereitungen

## Definition 4.9 (Realisierbarkeit)

Sei  $B = (V, E, \mathcal{L})$  ein I-Baum und  $\mathcal{I}$  eine Interpretation.  $\mathcal{I}$  realisiert  $B$ , wenn es eine Funktion

$$\pi : V \rightarrow \Delta^{\mathcal{I}}$$

gibt, so dass gilt:

- $(v, r, v') \in E$  impliziert  $(\pi(v), \pi(v')) \in r^{\mathcal{I}}$ .
- $C \in \mathcal{L}(v)$  impliziert  $\pi(v) \in C^{\mathcal{I}}$ .

T 4.9

$B$  ist **realisierbar**, wenn es Interpretation  $\mathcal{I}$  gibt, die  $B$  realisiert.

Menge  $M$  von I-Bäumen ist **realisierbar** gdw. ein  $B \in M$  realisierbar.

**Beachte:**

Ein realisierbarer I-Baum enthält **keinen offensichtlichen Widerspruch**.

## Korrektheit

## Theorem 4.8

Wenn der Tableau-Algorithmus „erfüllbar“ zurückgibt, dann ist  $C_0$  erfüllbar.

**Beweis.** Wenn der Algorithmus „erfüllbar“ zurückgibt, so hat er einen **vollständigen** I-Baum  $B = (V, E, \mathcal{L})$  **ohne offens. Widerspruch** gefunden. Aus  $B$  konstruieren wir Interpretation  $\mathcal{I}$  wie folgt.

$$\Delta^{\mathcal{I}} = V$$

$$r^{\mathcal{I}} = \{(v, v') \mid (v, r, v') \in E\} \quad \text{für alle Rollennamen } r$$

$$A^{\mathcal{I}} = \{v \mid A \in \mathcal{L}(v)\} \quad \text{für alle Konzeptnamen } A$$

Die Erfüllbarkeit von  $C_0$  folgt dann aus:

**Behauptung.** Für alle Konzepte  $C$  und Knoten  $v \in V$  gilt:

$$C \in \mathcal{L}(v) \quad \text{impliziert} \quad v \in C^{\mathcal{I}}$$

T 4.8



## Vollständigkeit

## Theorem 4.10

Wenn  $C_0$  erfüllbar ist, dann gibt der Tableau-Algorithmus „erfüllbar“ zurück.

**Beweis.** Sei  $C_0$  erfüllbar. Nach Theorem 4.5 berechnet der Algorithmus eine **endliche** Folge

$$M_0, \dots, M_n$$

von Mengen von I-Bäumen. Wir zeigen:

**Behauptung.** Für alle  $i \leq n$  ist  $M_i$  realisierbar.

T 4.10

Somit gibt es ein realisierbares  $B \in M_n$ .

Damit ist  $B$  vollständig und ohne offensichtlichen Widerspruch.

Also gibt der Algorithmus „erfüllbar“ zurück. □

# Komplexitätsanalyse

## Beobachtung:

Die I-Bäume können höchstens exponentiell groß werden.  
(Beweis von Theorem 4.5)

## Dieser Worst Case kann tatsächlich eintreten:

- Sei  $\forall r^i.C$  eine Abkürzung für  $\underbrace{\forall r_1 \dots \forall r_i}_{i\text{-mal}}.C$ .
- Dann generiert der Erfüllbarkeitstest von

$$\prod_{i < n} \forall r^i. (\exists r.B \sqcap \exists r.\neg B)$$

einen Baum der Größe  $2^n$ .

**T 4.11**

Also: mindestens **exponentieller** Zeit- und Platzverbrauch  
(wegen der Baum**mengen** sogar **doppelt** exponentiell, also  $2^{2^n}$ )

# Beispiel für Optimierung: Backjumping

... ist eine Form von dependenzbasiertem Backtracking:

- Führe Buch über die „Herkunft“ von Knotenbeschriftungen und Kanten mittels Dependenzmenge.
- Wenn Backtracking nötig (offensichtlicher Widerspruch), springe direkt zu einer der Ursachen des Widerspruchs zurück.

Hat dramatische Effekte in der Praxis.

**T 4.12**

# Praktikabilität

Naive Implementierung ist **nicht effizient**.

## Implementierungsgrundlagen:

- Es wird nur ein Baum zur Zeit generiert, keine Menge.
- Bei der  $\sqcup$ -Regel muss man sich also entscheiden (Heuristik); ggf. Entscheidung revidieren (Backtracking).
- Es wird nur ein Teil des Baumes (Pfad) im Speicher gehalten.

Darüber hinaus gibt es zahlreiche wirksame **Optimierungstechniken**, z. B. Backjumping.

# Kapitel 4: Tableau-Algorithmen

① ALC ohne TBoxen

② ALC mit TBoxen

③ Erweiterungen von ALC

# Vorbetrachtungen

**Ziel:**

Entwicklung eines Tableau-Algorithmus für Erfüllbarkeit in  $\mathcal{ALC}$   
**bzgl. TBoxen**

**Beobachtung:**

Jede TBox  $\mathcal{T}$  ist äquivalent zu einer TBox der Form  $\{\top \sqsubseteq C_{\mathcal{T}}\}$ :

$$\text{setze dazu } C_{\mathcal{T}} := \bigsqcap_{C \sqsubseteq D \in \mathcal{T}} \neg C \sqcup D \quad \text{T 4.13}$$

Wir nehmen ab jetzt an, dass

- die Eingabe  $C_0$  in NNF ist und
- die Eingabe  $\mathcal{T}$  die Form  $\{\top \sqsubseteq C_{\mathcal{T}}\}$  hat mit  $C_{\mathcal{T}}$  in NNF.

# Blockieren

**Problem:**

Algorithmus terminiert nicht,  
 weil die Tiefe von Baummodellen unendlich sein kann!

**Lösung:**

Konstruiere nur ein **endliches Anfangsstück** eines Baummodells,  
 anhand dessen sich die Existenz eines vollständigen Modells  
 entscheiden lässt.

Dazu müssen wir die Anwendung der  $\exists$ -Regel einschränken.

# Tableau-Algorithmus

Modifiziere vorigen Algorithmus durch Hinzufügen folgender Regel.

**TBox-Regel:**

- wähle  $v \in V$ , so dass  $C_{\mathcal{T}} \notin \mathcal{L}(v)$
- erweitere  $\mathcal{L}(v)$  um  $C_{\mathcal{T}}$

**Problem:** Algorithmus terminiert nicht!

**T 4.14**

# Blockieren

**Definition 4.11 (Blockieren)**

Sei  $(V, E, \mathcal{L})$  ein I-Baum und  $u, v \in V$ .

Dann ist  $v$  **direkt blockiert durch**  $u$ , wenn

- 1  $u$  ein Vorgänger<sup>a</sup> von  $v$  in  $B$  ist und
- 2  $\mathcal{L}(v) \subseteq \mathcal{L}(u)$ .

$v$  ist **blockiert**, wenn  $v$  direkt blockiert ist  
 oder einen direkt blockierten Vorgänger hat.

<sup>a</sup>**Beachte:** „Vorgänger“ bedeutet nicht unbedingt „direkter Vorgänger“!

**T 4.15**

# Blockieren

Geänderte  $\exists$ -Regel:

$\exists'$ -Regel:

- wähle  $v \in V$  und  $\exists r.C \in \mathcal{L}(v)$ , so dass  **$v$  nicht blockiert ist und** es kein  $v' \in V$  gibt mit  $(v, r, v') \in E$  und  $C \in \mathcal{L}(v')$
- erweitere  $V$  um neuen Knoten  $v'$  und  $E$  um  $(v, r, v')$ , setze  $\mathcal{L}(v') = \{C\}$

T 4.16

# Analyse des Tableau-Algorithmus

Wir müssen wieder zeigen, dass der Algorithmus . . .

- terminiert,
- korrekt ist,
- vollständig ist.

Wir beginnen diesmal mit Vollständigkeit.

## Vollständigkeit

Theorem 4.12

Wenn  $C_0$  **bezüglich**  $\mathcal{T}$  erfüllbar ist, dann gibt der Tableau-Algorithmus „erfüllbar“ zurück.

Beweis wie ohne TBoxen:

- Alle  $M_0, \dots, M_n$  sind realisierbar bzgl.  $\mathcal{T}$ . (Induktion)
- Also enthält  $M_n$  einen Baum ohne offensichtlichen Widerspruch.

Unterschiede:

- Realisierbarkeit wird bzgl. Modellen von  $\mathcal{T}$  definiert.
- Neuer Fall für TBox-Regel

## Korrektheit

Theorem 4.13

Wenn der Tableau-Algorithmus „erfüllbar“ zurückgibt, dann ist  $C_0$  **bezüglich**  $\mathcal{T}$  erfüllbar.

**Beweis.** Analog zu Theorem 4.8: konstruieren aus vollständigem I-Baum  $B = (V, E, \mathcal{L})$  ohne offens. Widerspruch ein Modell  $\mathcal{I}$ :

$$\Delta^{\mathcal{I}} = \{v \in V \mid v \text{ unblockiert}\}$$

$$r^{\mathcal{I}} = \{(v, v') \in \Delta^{\mathcal{I}} \times \Delta^{\mathcal{I}} \mid (v, r, v') \in E\}$$

$$\cup \{(v, u) \in \Delta^{\mathcal{I}} \times \Delta^{\mathcal{I}} \mid \exists (v, r, v') \in E, v' \text{ direkt blockiert von } u\}$$

$$A^{\mathcal{I}} = \{v \mid A \in \mathcal{L}(v)\}$$

Die Erfüllbarkeit von  $C_0$  **bzgl.**  $\mathcal{T}$  folgt dann aus:

**Behauptung.** Für alle Konzepte  $C$  und Knoten  $v \in \Delta^{\mathcal{I}}$  gilt:

$$C \in \mathcal{L}(v) \text{ impliziert } v \in C^{\mathcal{I}}$$

T 4.17



# Terminierung

## Theorem 4.14 (Terminierung)

Der Tableau-Algorithmus stoppt nach endlicher Zeit.

**Beweis.** Dieselben Schritte wie im Fall ohne TBoxen (Thm. 4.5):

- **Behauptung 1.** Es werden nur I-Bäume mit **Verzweigungsgrad**  $\leq k := |C_0| + |\mathcal{T}|$  generiert. (Beweis wie in Thm. 4.5)
- **Behauptung 2.** Es werden nur I-Bäume mit einer **Tiefe von maximal  $2^k$**  generiert. **T 4.18**
- **Behauptung 3.** Sei  $M_0, M_1, \dots$  die erzeugte Folge und  $B \in M_i$  für ein  $i \geq 0$ . Dann ist  $B$  durch die Anwendung von maximal  $k^{2^k}$  Regeln entstanden. (folgt kombinatorisch aus Beh. 1 und 2)
- **Schritt 4:** Terminierung wie gehabt mit Beh. 3 (MM-Ordnung).  $\square$

$$\underbrace{k^{2^k}}_{\# \text{ Knoten im Baum}} \cdot \underbrace{k}_{\text{Größe Knotenbeschriftungen}} \leq 2^{2^{3k}}$$

# Bemerkung zur TBox-Regel

TBoxen verursachen erheblich mehr Backtracking:

$$\text{Normalisierung von } \mathcal{T} \text{ zu } \{T \sqsubseteq \prod_{C \sqsubseteq D \in \mathcal{T}} \neg C \sqcup D\}$$

$\rightsquigarrow$   $\sqcup$ -Regel für **jede** Konzeptinklusion auf **jeden** Knoten angewendet!

Für effiziente Implementierung braucht man Optimierungstechniken, die „TBox-Disjunktionen“ eliminieren, soweit möglich (**Absorption**).

**T 4.19**

# Komplexitätsanalyse

**Beobachtung:**

Die I-Bäume können höchstens **doppelt** exponentiell groß werden. (Beweis von Theorem 4.14)

**Dieser Worst Case kann tatsächlich eintreten:**

## Lemma 4.15

Es gibt Eingabe  $C_0, \mathcal{T}$ , für die der Tableau-Algorithmus einen Baum von exponentieller **Tiefe** generiert.

(ohne Beweis)

Also: mindestens **2-exponentieller** Zeit- und Platzverbrauch (wegen der Baumengen sogar **3-exponentiell**, also  $2^{2^{2^n}}$ )

# Kapitel 4: Tableau-Algorithmen

1 ALC ohne TBoxen

2 ALC mit TBoxen

3 Erweiterungen von ALC

Erweiterungen von  $ALC$ 

Algorithmus kann auf  $ALCI$ ,  $ALCQ$  und  $ALCQI$  erweitert werden.

Das ist teilweise subtiler als erwartet, z. B.:

- $ALCI$

Offensichtlich: Hinzufügen von Regeln für  $\exists r^- . C$  und  $\forall r^- . C$

Weniger offensichtlich: Blockierungsbedingung muss verschärft werden, sonst ist Algorithmus nicht korrekt!

Für  $ALCQI$  ist noch aufwendigere Blockierungsbedingung nötig.

## Literatur für dieses Kapitel

 Franz Baader, Ian Horrocks, Carsten Lutz, Uli Sattler. **[Basis]**

An Introduction to Description Logic.

Cambridge University Press, 2017.

Kapitel 4: Reasoning in DLs with Tableau Algorithms

In SUUB verfügbar: <https://tinyurl.com/suub-intro-dl-ebook>

<https://tinyurl.com/suub-intro-dl>

 Franz Baader, Uli Sattler. **[Weiterführend]**

An Overview of Tableau Algorithms for Description Logics.

Studia Logica, 69:5–40, 2001. <http://dx.doi.org/10.1023/A:1013882326814>

 Dmitry Tsarkov, Ian Horrocks, Peter F. Patel-Schneider. **[Weiterführ.]**

Optimizing Terminological Reasoning for Expressive Description Logics.

J. Autom. Reasoning 39:277–316, 2007.

<http://dx.doi.org/10.1007/s10817-007-9077-y>