

*Theorie des Algorithmischen Lernens*  
*Sommersemester 2006*

Teil 2.3: Lernen formaler Sprachen:  
Patternsprachen

Version 1.1

# Gliederung der LV

## Teil 1: Motivation

1. Was ist Lernen
2. Das Szenario der Induktiven Inferenz
3. Natürlichkeitsanforderungen

## Teil 2: Lernen formaler Sprachen

1. Grundlegende Begriffe und Erkennungstypen
2. Die Rolle des Hypothesenraums
3. Lernen von Patternsprachen
4. Inkrementelles Lernen

## Teil 3: Lernen endlicher Automaten

## Teil 4: Lernen berechenbarer Funktionen

1. Grundlegende Begriffe und Erkennungstypen
2. Reflexion

## Teil 5: Informationsextraktion

1. Island Wrappers
2. Query Scenarios

# Patternsprachen

Alphabet  $\Sigma$  und abzählbare Menge  $X$  von **Variablen**,  $\Sigma \cap X = \emptyset$

Ein **Pattern** ist ein String  $\pi \in (\Sigma \cup X)^+$

eine (**non-erasing**) **Substitution**  $\sigma$  ist eine Abbildung von  $X \rightarrow \Sigma^+$

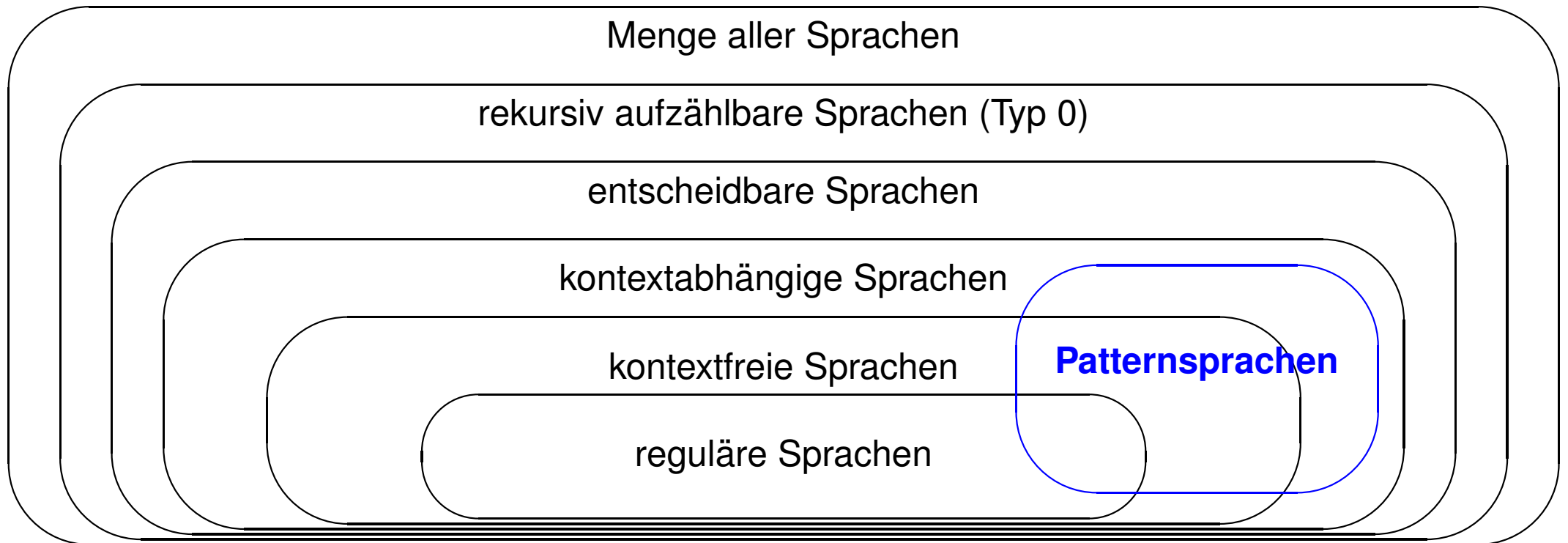
- Kanonische Erweiterung von Substitutionen auf Patterns

$L(\pi) = \{w \mid w \in \Sigma^+ \text{ und es gibt eine Substitution } \sigma \text{ so daß } \sigma(\pi) = w\}$

**Patternsprache**: Sprache durch Pattern beschreibbar

**PAT**: Menge aller Patternsprachen

# Einordnung in die Chomsky-Hierarchie



Offenes Problem:  $(L_{pattern} \cap L_{cf}) \setminus L_{reg} = \emptyset?$

# Beobachtungen

- Patternsprachen sind entweder einelementig oder unendlich
- Falls nur Substitutionen durch nichtleere Zeichenketten erlaubt sind, gibt es nur *endlich* viele Patterns (*bis auf Umbenennung der Variablen*), die  $w$  erzeugen können.
  - Begriff: ***Kanonisches Pattern***:
    - \* Variablen sind durchnumeriert
    - \* Wenn an einer Stelle die Variable  $x_{i+1}$  vorkommt, dann kommt links davon (vorher) die Variable  $x_i$  vor.
  - Falls auch Substitutionen durch leere Zeichenketten erlaubt sind, gibt es unendlich viele Patterns, die  $w$  erzeugen können.
- Eine Patternsprache ist eindeutig durch *die Menge ihrer kürzesten Wörter* bestimmt.

# Ein erster Lernalgorithmus

**Theorem 2.3.1:**

$PAT \in LimTxt$

**Übungsaufgabe:** Geben Sie die Teilmengen an.

# Ein erster Lernalgorithmus

*Proof.*

## **Definition 2.3.1:**

Ein Pattern  $\pi$  heißt **beschreibend** für eine Menge  $S$  von Wörtern, falls gilt:

- $\pi$  ist konsistent mit  $S$ , d.h.  $S \subseteq L(\pi)$ .
- Es gibt kein Pattern  $\pi'$  mit  $S \subseteq L(\pi') \subset L(\pi)$ .

$M(t_x)$ : Wenn  $x = 0$  gehe zu (\*). Ansonsten teste, ob  $t_x^+ \subseteq L(M(t_{x-1}))$  gilt. Wenn ja, gib  $M(t_{x-1})$  aus, sonst gehe zu (\*).

(\*) Berechne ein beschreibendes Pattern von  $t_x^+$  und gib es aus.

Verifikation → **Übungsaufgabe**

# Ein erster Lernalgorithmus

**Übungsaufgabe:** Wie könnte ein Algorithmus zur Berechnung beschreibender Patterns aussehen?

## **Theorem 2.3.2:**

Die Berechnung von beschreibenden Patterns ist NP-hart.



# Der Algorithmus von Lange und Wiehagen

Beobachtung: Eine Patternsprache ist eindeutig durch *die Menge ihrer kürzesten Wörter* bestimmt.

Sei der Text  $t = w_0, w_1, w_2, \dots$  gegeben.

$$M(t_0) = w_0$$

$$M(t_{x+1}) = \begin{cases} M(t_x) & : |w_{x+1}| > M(t_x) \\ w_{x+1} & : |w_{x+1}| < M(t_x) \\ \text{join}(M(t_x), w_{x+1}) & : \text{sonst} \end{cases}$$

$\text{join}(\pi, w)$ : For  $j = 1, 2, \dots |w|$ :

- Wenn  $w[j] = \pi[j]$ , dann setze  $\pi'[j] = \pi[j]$ .
- Wenn  $w[j] \neq \pi[j]$  und die Kombination  $(w[j], \pi[j])$  kommt in  $\pi'$  bereits vor (sagen wir an Stelle  $j'$ ), dann setze  $\pi'[j] = \pi'[j']$ .
- Wenn  $w[j] \neq \pi[j]$  und die Kombination  $(w[j], \pi[j])$  kommt noch nicht in  $\pi'$  vor, dann setze  $\pi'[j]$  auf die Variable  $X_j$ .

Gib  $\pi'$  aus.

$(w[j])$  meint den  $j$ ten Buchstaben von  $w$

# Diskussion

---

## Übungsaufgabe:

- In welchen Fällen ist die Hypothese stets konsistent, an welchen stets inkonsistent?
- Arbeitet der Algorithmus richtig? → Verifikation
- Wie ist das Laufzeitverhalten?

# Diskussion

## Theorem 2.3.3:

Der Algorithmus von Lange und Wiehagen lernt *PAT* **inkrementell** im Limes, ist nicht konsistent und arbeitet in *Polynomialzeit*.

**Übungsaufgabe:** Wie kann man den Algorithmus umgestalten, so daß er konsistent und trotzdem inkrementell arbeitet?

# Reguläre Patterns

## Definition 2.3.2:

Ein Pattern heißt *regulär* genau dann wenn jede Variable nur einmal auftritt.

*rPAT*: Menge aller regulären Patternsprachen.

Lernalgorithmus für reguläre Patternsprachen:

$M(t_x)$ :

Sei  $w$  ein kürzestes Wort in  $t_x$  und  $k$  dessen Länge. Setze  $\pi$  auf das Pattern  $X_1 X_2 \cdots X_k$  und  $j = 1$ .

Solange bis  $t_x^+ \not\subseteq L(\pi)$ :

- Ersetze die  $j$ te Variable in  $\pi$  durch den  $j$ ten Buchstaben von  $w$  und erhöhe  $j$ .

Gib das letzte  $\pi$  aus, das mit  $t_x^+$  konsistent war.

# Reguläre Patterns

Analyse:

- Algorithmus arbeitet korrekt
  - Warum?
- Laufzeitverhalten:
  - Konstruktion von  $\pi$  ist linear in  $k$
  - Test  $w \in L(\pi)$  ist für jedes Wort  $w$  linear in  $k$
  - Komplexität von  $M$  ist “kürzeste Wortlänge · Summe aller Wortlängen”

# Zusammenfassung

---

- Patternsprachen sind aus Text lernbar, aber ineffizient.
- Beim Verzicht auf Konsistenz gewinnt man Polynomialzeitverhalten.
- Reguläre Patternsprachen sind effizient lernbar.

# Changelog

---

- V1.1:
  - Folie 8:  $join(M(t_x), x + 1) \rightarrow join(M(t_x), w_{x+1})$
  - Folie 11: Algorithmus neu