### Theorie des Algorithmischen Lernens Sommersemester 2007

# 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 Inf erenz
- 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 aufzählbare 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  $X \to \Sigma^+$ 

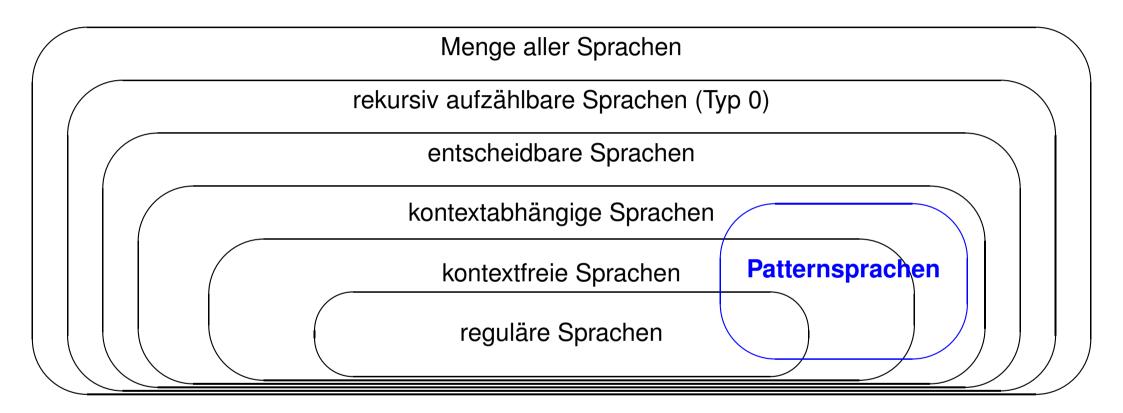
Kanonische Erweiterung von Substitutionen auf Patterns

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

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  $\boldsymbol{w}$  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 Telltalemengen an.

### Ein erster Lernalgorithmus

#### Proof.

#### **Definition 2.3.1**:

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

- $\bullet$   $\pi$  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, \ldots 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) \\ join(M(t_x), w_{x+1}) : \text{sonst} \end{cases}
```

 $join(\pi, w)$ : 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 en 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  $X_1X_2\cdots X_k$ .

Für  $j=1,\ldots,k$ :

• Erzeuge  $\pi'$ , indem die je Variable in  $\pi$  durch den jen Buchstaben von w ersetzt wird. Wenn  $t_x^+ \subseteq L(\pi')$ , dann setze  $\pi$  auf  $\pi'$ .

Gib  $\pi$  aus.

### 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  $\cdot$  Summe aller Wortlängen"

### Zusammenfassung

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

# Changelog

- V1.1:
  - Folie 11: Algorithmus korrigiert