

# 13. Übung AuD

Dominic Deckert

26. Januar 2017

## Previously on ...

- ▶ Semi-Ring
- ▶ Aho-Algorithmus

$mA_G$ 

$$\begin{pmatrix} \{\varepsilon\} & \{b\} & \{b\} \\ \emptyset & \{\varepsilon\} & \{a\} \\ \{c\} & \emptyset & \{\varepsilon\} \end{pmatrix}$$

b)

$$\begin{pmatrix} \{\varepsilon\} & \{b\} & \{b\} \\ \emptyset & \{\varepsilon\} & \{a\} \\ \{c\} & \{cb\} & \{\varepsilon, cb\} \end{pmatrix} = D_G^1$$

$$\begin{pmatrix} \{\varepsilon\} & \{b\} & \{b, ba\} \\ \emptyset & \{\varepsilon\} & \{a\} \\ \{c\} & \{cb\} & \{\varepsilon, cb, cba\} \end{pmatrix} = D_G^2$$

c), d)

$$\begin{pmatrix} \{bc, bac\}^* & \{bc, bac\}^* \circ \{b\} & \{bc, bac\}^* \circ \{b, ba\} \\ \{a\} \circ \{cb, cba\}^* \circ \{c\} & \{a\} \circ \{cb, cba\}^* \circ \{cb\} & \{a\} \circ \{cb, cba\}^* \circ \{cba\} \\ \{cb, cba\}^* \circ \{c\} & \{cb, cba\}^* \circ \{cb\} & \{cb, cba\}^* \end{pmatrix} = D_G$$

$$D_{G'}(3, 3) = \{cb, ba, cba\}^*$$

# Zufallsexperimente

Zufallsexperiment:

- ▶ Ausgang kann nicht vorhergesagt werden
- ▶ wiederholbar(ohne dass sich verschiedene Experimente beeinflussen)

$X$ : mögliche Ausgänge eines Zufallsexperiment

Korpus  $h : X \rightarrow \mathbb{R}_{\geq 0}^{\infty}$  "zählt" Ausgänge bei mehrfacher Wiederholung

Größe eines Korpus:  $|h| = \sum_{x \in X} h(x)$

# Likelihood

Zufallsexperimente können durch Wahrscheinlichkeitsverteilung  $p$  beschrieben werden

$p : X \rightarrow [0, 1]$  mit  $\sum_{x \in X} p(x) = 1$

Menge aller Wahrscheinlichkeitsverteilungen über  $X$ :  $\mathcal{M}(X)$

“Wahrscheinlichkeit”, dass ein Korpus von einem bestimmten  $p$  erzeugt wird:

Likelihood  $L(h, p) = \prod_{x \in X} p(x)^{h(x)}$

Aufgabe: Gegeben einen Korpus, welche Wahrscheinlichkeitsverteilung hat diesen Korpus höchstwahrscheinlich erzeugt?

# Wahrscheinlichkeitsmodell

Einschränkung der möglichen Wahrscheinlichkeiten:  $M \subseteq \mathcal{M}(X)$

Häufig anhand von Wissen/ Annahmen über das Zufallsexperiment

Wahrscheinlichstes  $p$ : Maximum-Likelihood-Schätzung

$$mle(M, h) = \operatorname{argmax}_{p \in M} \{L(h, p)\}$$

relative Häufigkeitsverteilung  $rfe(h)(x) = \frac{h(x)}{|h|}$

Wenn  $rfe(h) \in M$ , dann ist  $mle(M, h) = rfe(h)$



a)

$$X = \{1, 2, 3, 4, 5, 6\}$$

$$|h| = 18$$

$$M = \{p \in \mathcal{M}(X) \mid \forall i \in X : p(i) = p(6 - i)\}$$

x	1	2	3	4	5	6
h(x)	3	5	1	1	5	3
rfe(h)	$\frac{1}{6}$	$\frac{5}{18}$	$\frac{1}{18}$	$\frac{1}{18}$	$\frac{5}{18}$	$\frac{1}{6}$

$$rfe \in M, \text{ also } rfe(h) = mle(M, h)$$

b)

$$X = \{K, Z\}^2$$

$$|h| = 18$$

$$M = \{p \in \mathcal{M}(X) \mid \exists p_1, p_2 \in \mathcal{M}(\{K, Z\}) : p(x_1, x_2) = p_1(x_1) \cdot p_2(x_2)\}$$

x	(K, K)	(K, Z)	(Z, K)	(Z, Z)
$h(x)$	2	4	4	8
$rfe(h)$	$\frac{1}{9}$	$\frac{2}{9}$	$\frac{2}{9}$	$\frac{4}{9}$

Mit  $p_1(K) = p_2(K) = \frac{1}{3}$  folgt:  $rfe \in M$ , also  $rfe(h) = mle(M, h)$

c)

$$X = \{R, S, W\}$$

$$|h| = 10$$

$$M = \{p \in \mathcal{M}(X) \mid \forall i \in X : 5p(i) \in \mathbb{N}\}$$

x	W	S	R
$h(x)$	4	2	4
$rfe(h)$	$\frac{2}{5}$	$\frac{1}{5}$	$\frac{2}{5}$

$$rfe \in M, \text{ also } rfe(h) = mle(M, h)$$

## unvollständiger Korpus

Manchmal sind von Zufalsexperiment nicht die Ausgänge (aus  $X$ ) bekannt, sondern nur Interpretation der Ausgänge

$Y$ : mögliche Interpretationen eines Ausgangs  $x \in X$

$yield : X \rightarrow Y$  interpretiert Ausgänge

Analysator  $A : Y \rightarrow Y$  analysiert Beobachtungen d.h.  $x \in A(yield(x))$  Korpus

unvollständiger Daten  $h : Y \rightarrow \mathbb{R}_{\geq 0}^{\infty}$  gibt Anzahl der Beobachtungen an (tatsächliche Ausgänge nicht bekannt)

## EM

Ziel: Gegeben einen unvollständigen Korpus, welches  $q \in M$  hat dann die höchste Likelihood?

→ nichtlineare Optimierung

Ansatz: schrittweises Erzeugen immer besserer  $q^i$  durch EM-Algorithmus

E-Schritt: Erzeuge aus letzter Wahrscheinlichkeitsverteilung (hypothetischen) vollständigen Korpus

$$h^i(x) = h(\text{yield}(x)) \cdot \frac{q^{i-1}(x)}{\sum_{x' \in A(\text{yield}(x))} q^{i-1}(x')}$$

→ vollständiger Korpus wird aus unvollständigem anhand bedingter Wahrscheinlichkeit normiert

M-Schritt: Bestimme  $q^i = mle(M, h^i)$

# Berechnungen

Rechenregeln für diese Aufgabe:

- ▶ Münzen unabhängig, dh.  $q_0(x_1, x_2) = q_0^1(x_1) \cdot q_0^2(x_2)$
- ▶ Teil-Korpora für erste / zweite Münze: addiere im vollständigen Korpus alle zugehörigen Elemente auf  
Bsp:  $h_1^1(R) = h_1(R, Z) + h_1(R, K)$

## Aufgabe 3

$$A(win) = \{(K, K), (Z, Z)\}$$

X	(K, K)	(Z, Z)	(K, Z)	(Z, K)	(R, K)	(R, Z)
yield(x)	win	win	lose	lose	lose	lose
$q_0$	$\frac{2}{15}$	$\frac{4}{15}$	$\frac{4}{15}$	$\frac{2}{15}$	$\frac{1}{15}$	$\frac{2}{15}$
$h_1$	2	4	8	4	2	4
$q_1$	$\frac{1}{12}$	$\frac{1}{6}$	$\frac{1}{3}$	$\frac{1}{6}$	$\frac{1}{12}$	$\frac{1}{6}$

## Aufgabe 3

$X^1$	K	Z	R	$X^2$	K	Z
$h_1^1$	10	8	6	$h_1^2$	8	16
$q_1^1$	$\frac{5}{12}$	$\frac{1}{3}$	$\frac{1}{4}$	$q_1^2$	$\frac{1}{3}$	$\frac{2}{3}$



## Aufgabe 4

$$A(\text{lose}) = \{(r, r), (g, g), (b, b)\}$$

X	(r,r)	(g,g)	(b,b)	(r, g)	(r, b)	(g, r)	(g, b)	(b, r)	(b, g)
yield(x)	lose	lose	lose	win	win	win	win	win	win
$q_0$	$\frac{1}{8}$	$\frac{1}{6}$	$\frac{1}{24}$	$\frac{1}{4}$	$\frac{1}{8}$	$\frac{1}{12}$	$\frac{1}{12}$	$\frac{1}{24}$	$\frac{1}{12}$
$h_1$	9	12	3	6	3	2	2	1	2
$q_1$	$\frac{9}{40}$	$\frac{12}{40}$	$\frac{3}{40}$	$\frac{6}{40}$	$\frac{3}{40}$	$\frac{2}{40}$	$\frac{2}{40}$	$\frac{1}{40}$	$\frac{2}{40}$

## Aufgabe 4

$X^1$	r	g	b	$X^2$	r	g	b
$h_1^1$	18	16	6	$h_1^2$	12	20	8
$q_1^1$	$\frac{9}{20}$	$\frac{2}{5}$	$\frac{3}{20}$	$q_1^2$	$\frac{3}{10}$	$\frac{1}{2}$	$\frac{1}{5}$