

Managing Massive Multiplayer Online Games
SS 2016

Übungsblatt 8: Zeitliche Verhaltensmodelle

Besprechung: 23.06.2016

Aufgabe 8-1 *Suffix Bäume*

Gegeben sei das Alphabet $A = \{A, B, E, N, S\}$.

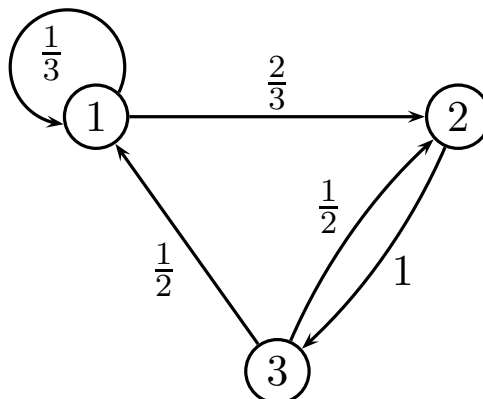
- (a) Fügen Sie die Sequenz $G_1 = \{B, A, N, A, N, E\}$ in einen leeren Suffix Baum ST ein.
- (b) Fügen Sie zusätzlich die Sequenz $G_2 = \{A, N, A, N, A, S\}$ in ST ein.
- (c) Finden Sie die Subsequenz $S_1 = \{N, A, N, A\}$. Welche Sequenz enthält sie?
- (d) Welches ist die längste gemeinsame Subsequenz von G_1 und G_2 ?
- (e) Welche Erweiterung wäre notwendig, um das Finden der häufigsten Subsequenz der Länge n (oder länger) zu unterstützen?

Aufgabe 8-2 *Levenshtein Distanz*

Bestimmen Sie die Levenshtein Distanz der Sequenzen $BANANE$ und $ANANAS$.

Aufgabe 8-3 *Markov Ketten*

Gegeben sei folgende Markov Kette M in Graph-Darstellung. Dabei stehen Knoten für Zustände, und Kanten für mögliche Übergänge. Kantenlabels entsprechen den Übergangswahrscheinlichkeiten.



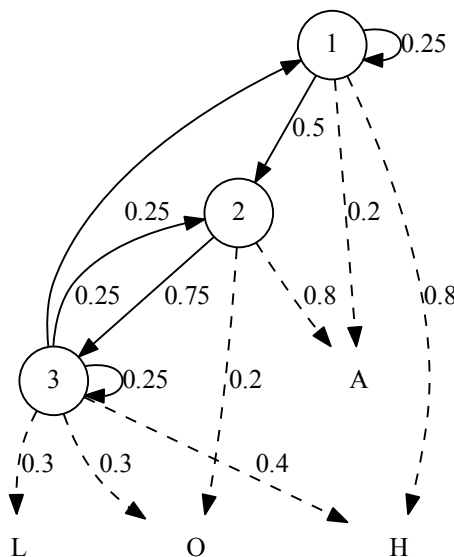
- (a) Geben Sie M in Matrix Schreibweise an. Nehmen Sie dabei an, dass die Startzustände gleichverteilt sind, und Sequenzen nur nach Zustand 3 enden, und zwar mit einer Wahrscheinlichkeit von 50%.

- (b) Wie hoch ist die Wahrscheinlichkeit, die Sequenz $3 - 1 - 1 - 2 - 3$ zu beobachten?
- (c) Wie hoch ist die Wahrscheinlichkeit, die Sequenz $2 - 3 - 2 - 1 - 2$ zu beobachten?

Aufgabe 8-4 HMM: Rechenübung

Betrachten Sie untenstehendes Markow Modell.

- (a) Geben Sie die Zustandsmenge A und die Beobachtungsmenge B an. Leiten Sie die Übergangsmatrix D und die Output-Matrix F aus dem Modell ab. Nehmen Sie an, dass die Startwahrscheinlichkeiten gleichverteilt sind und die Wahrscheinlichkeit, dass Sequenzen in einem Zustand enden, dem zur Summe 1 fehlenden Werten entsprechen.
- (b) Berechnen Sie die Wahrscheinlichkeit, dass die Beobachtung $O_1 = \{H, A, L, L, O\}$ durch das HMM generiert wird.
- (c) Welche Sequenz (s_1, s_2, \dots, s_k) mit $s_i \in A$ erklärt die Beobachtung $O_2 = \{H, A, L, L, O\}$ am besten?



Aufgabe 8-5 HMM: Evaluierung / Erkennung

Gegeben Sei das Hidden Markov Modell (HMM) $M = \{S, B, D, F\}$ mit $S = \{A, B, C\}$, $B = \{\clubsuit, \heartsuit, \spadesuit\}$,

$$D = \begin{pmatrix} \times & - & A & B & C \\ - & 0 & 1/3 & 1/3 & 1/3 \\ A & 1/4 & 1/4 & 1/4 & 1/4 \\ B & 1/4 & 0 & 1/4 & 1/2 \\ C & 1/4 & 1/4 & 1/2 & 0 \end{pmatrix} \quad F = \begin{pmatrix} \times & \clubsuit & \heartsuit & \spadesuit \\ A & 1/4 & 3/4 & 0 \\ B & 0 & 0 & 1 \\ C & 0 & 1/4 & 3/4 \end{pmatrix}$$

- (a) Berechnen Sie die Wahrscheinlichkeit der Beobachtung $\clubsuit, \heartsuit, \spadesuit$ ohne algorithmisches Vorgehen. Kennzeichnen Sie die wahrscheinlichste Zustandssequenz für die Beobachtung.

(b) Berechnen Sie die Wahrscheinlichkeit der Beobachtung $\clubsuit, \heartsuit, \spadesuit$ induktiv mithilfe der Forward-Variablen

$$\alpha_j(1) = d_{-,j} f_{j,o_1} \quad \alpha_j(t+1) = \left(\sum_{i=1}^{|A|} \alpha_i(t) d_{i,j} \right) f_{j,o_{t+1}}$$

(c) Bestimmen Sie mithilfe des Viterbi-Algorithmus die Zustandssequenz, die mit höchster Wahrscheinlichkeit die Beobachtung $\clubsuit, \heartsuit, \spadesuit$ erzeugt hat.

$$\begin{aligned} \delta_j(1) &= d_{-,j} f_{j,o_1} & \delta_j(t+1) &= \left(\max_i \delta_i(t) d_{i,j} \right) f_{j,o_{t+1}} \\ \psi_j(1) &= 0 & \psi_j(t+1) &= \arg \max_i \delta_i(t) d_{i,j} \end{aligned}$$