7. Übung aus Informations- und Codierungstheorie SS 2016

- 1. Man beweise oder widerlege durch ein Gegenbeispiel die folgenden Aussagen, wenn ..., $X_{-1}, X_0, X_1, ...$ eine stationäre Quelle ist:
 - a) $H(X_n|X_0) = H(X_{-n}|X_0)$.
 - b) $H(X_n|X_0) \ge H(X_{n-1}|X_0)$.
 - c) $H(X_n|X_1,\ldots,X_{n-1},X_{n+1}) \ge H(X_{n+1}|X_1,\ldots,X_n,X_{n+2}).$
 - a) Da die Quelle $(X_n)_{n\in\mathbb{Z}}$ stationär ist, gilt $H(X_{-n},X_0)=H(X_0,X_n)$. Daraus folgt

$$H(X_0) + H(X_{-n}|X_0) = H(X_{-n}, X_0) = H(X_0, X_n)$$

= $H(X_0) + H(X_n|X_0) \Rightarrow H(X_n|X_0) = H(X_{-n}|X_0).$

- b) Die Aussage ist falsch, denn für $X_0 \sim X_1 \sim B_{\frac{1}{2}}$ unabhängig und $X_2 := X_0$ gilt $X_i \sim B_{\frac{1}{2}} \ \forall \ i$ und $(X_0, X_1) \sim (X_1, X_2)$, d.h. (X_0, X_1, X_2) ist stationär, aber: $1 = H(X_1|X_0) > H(X_2|X_0) = 0$. c) $H(X_{n+1}|\mathbf{X}_1^n, X_{n+2}) \leq H(X_{n+1}|\mathbf{X}_2^n, X_{n+2}) = H(X_n|\mathbf{X}_1^{n-1}, X_{n+1})$.
- 2. Gegen welchen Grenzwert konvergiert $P(X_1, \ldots, X_n)^{\frac{1}{n}}$, wenn (X_n) eine diskrete, gedächtnislose Quelle ist?

$$P\left(\mathbf{X}_{1}^{n}\right)^{\frac{1}{n}} = e^{\frac{1}{n}\log\prod_{i=1}^{n}P(X_{i})} = e^{\frac{1}{n}\sum_{i=1}^{n}\log P(X_{i})} \to e^{\mathbb{E}\log P(X)} = e^{-H(X)}.$$

3. Bestimmen Sie die Entropie einer binären Markoffkette mit der Übergangsmatrix $\Pi:=\begin{pmatrix} 1-\epsilon \ , & \epsilon \\ \delta & , 1-\delta \end{pmatrix}$ $0<\epsilon,\delta<1,$ und geben Sie an, für welche Werte von ϵ und δ die Entropie der Quelle ihr Maximum erreicht. Lösung: Mit $Q:=\lim_n \frac{1}{n} \sum_{i=0}^{n-1} \Pi^i$ gilt $Q\Pi=Q$. Daraus folgt natürlich $(q_{i,0},1-q_{i,0}) \begin{pmatrix} 1-\epsilon \ , & \epsilon \\ \delta \ , 1-\delta \end{pmatrix} = (q_{i,0},1-q_{i,0}), \quad i=1,2.$ Das ergibt $q_{i,0}-\epsilon \, q_{i,0}+\delta -\delta \, q_{i,0}=q_{i,0} \Rightarrow q_0:=q_{i,0}=\frac{\delta}{\delta+\epsilon}, \ q_1:=1-q_{i,0}=\frac{\epsilon}{\delta+\epsilon}.$ Mit $v_0 := -\sum_{j=0}^{1} p_{0,j} \log p_{0,j} = (1-\epsilon) \log \frac{1}{1-\epsilon} + \epsilon \log \frac{1}{\epsilon} = H(\epsilon, 1-\epsilon)$, und $v_1 := -\sum_{j=0}^{1} p_{1,j} \log p_{1,j} = \delta \log \frac{1}{\delta} + (1-\delta) \log \frac{1}{1-\delta} = H(\delta, 1-\delta)$ gilt $H(X) = P_0^T Q \begin{pmatrix} v_0 \\ v_1 \end{pmatrix} = (p_0, 1 - p_0) \begin{pmatrix} q_0 , q_1 \\ q_0 , q_1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} v_0 \\ v_1 \end{pmatrix} = (q_0, q_1) \begin{pmatrix} v_0 \\ v_1 \end{pmatrix}$ $=q_0\left((1-\epsilon)\log\frac{1}{1-\epsilon}+\epsilon\log\frac{1}{\epsilon}\right)+q_1\left(\delta\log\frac{1}{\delta}+(1-\delta)\log\frac{1}{1-\delta}\right)$ $= q_0 \, H(\epsilon, 1 - \epsilon) + q_1 \, H(\delta, 1 - \delta) \leq q_0 \, H\left(\frac{1}{2}, \frac{1}{2}\right) + q_1 \, H\left(\frac{1}{2}, \frac{1}{2}\right) = 1,$

wobei Gleichheit genau dann gilt, wenn $\epsilon=\delta=\frac{1}{2}$, wenn also die Markoffkette eine Folge von unabhängig, $B_{\frac{1}{8}}$ -verteilten Zufallsvariablen ist.

4. Man zeige, dass für eine stationäre Quelle $(X_n)_{n\in\mathbb{Z}}$ gilt

$$H_{n,n} := \frac{1}{n} H(\mathbf{X}_0^{n-1} | \mathbf{X}_{-n}^{-1}) \le H_{n-1,n-1} \quad \forall n \in \mathbb{N}$$
 (0.1)

und
$$H(X) = \lim_{n} H_{n,n} = \lim_{n} \frac{1}{n} H(\mathbf{X}_{0}^{n-1} | \mathbf{X}_{-k}^{-1}) \quad \forall k \in \mathbb{N}.$$
 (0.2)

Beweis: Aus $H_{n,n} \leq H_{n,k} := \frac{1}{n} H(\mathbf{X}_0^{n-1} | \mathbf{X}_{-k}^0) \leq \frac{1}{n} H(\mathbf{X}_0^{n-1}) \ \forall \ n \geq k \in \mathbb{N}$ folgt $\limsup_n H_{n,n} \leq \limsup_n H_{n,k} \leq \lim_n \frac{1}{n} H(\mathbf{X}_0^{n-1}) = H(X)$. Andererseits folgt aus $H_{n,k} \geq H_{n,n} \geq H(X_0 | \mathbf{X}_{-n}^{-1}) \ \forall \ k \leq n \in \mathbb{N}$ die Ungleichung $\liminf_n H_{n,k} \geq \liminf_n H_{n,n} \geq \lim_n H(X_0 | \mathbf{X}_{-n}^{-1}) = H(X)$. Das ergibt (0.2).

$$\begin{split} &H(\mathbf{X}_{0}^{n}|\mathbf{X}_{-n-1}^{-1}) = H(\mathbf{X}_{0}^{n-1}|\mathbf{X}_{-n-1}^{-1}) + H(X_{n}|\mathbf{X}_{-n-1}^{n-1}) \\ &\leq H(\mathbf{X}_{0}^{n-1}|\mathbf{X}_{-n}^{-1}) + \frac{1}{n+1} \, H(\mathbf{X}_{0}^{n}|\mathbf{X}_{-n-1}^{-1}) \end{split}$$

impliziert

$$\left(1 - \frac{1}{n+1}\right) H(\mathbf{X}_0^n | \mathbf{X}_{-n-1}^{-1}) \le H(\mathbf{X}_0^{n-1} | \mathbf{X}_{-n}^{-1}) \implies H_{n+1,n+1} \le H_{n,n}.$$

Damit ist auch (0.1) gezeigt.

5. Ein Punkt bewegt sich auf den ganzen Zahlen ..., $-1,0,1,\ldots$ Ist X_n die Position des Punktes zum Zeitpunkt n, so gilt $X_0=0$, d.h. der Punkt startet in 0. Für den Zeitpunkt n=1 gilt $P(X_1=1)=P(X_1=-1)=\frac{1}{2}$. In jedem Zeitpunkt $n\geq 2$ wechselt der Punkt mit Wahrscheinlichkeit p seine Richtung. Ist er bspw. zuvor von i nach i+1 gegangen, so geht er mit Wahrscheinlichkeit 1-p nach i+2 und mit Wahrscheinlichkeit p zurück nach i. Man berechne $H(X_0,\ldots,X_n)$ und $H(X):=\lim_n \frac{H(X_0,\ldots,X_n)}{n+1}$. Lösung: Ist $D_i:=X_i-X_{i-1},\ i\geq 1$, so gilt $P(D_1=1)=P(D_1=-1)=\frac{1}{2}$ und für $n\geq 2$ gilt $P(D_n=1|D_{n-1}=-1)=P(D_n=-1|D_{n-1}=1)=p$ und $P(D_n=1|D_{n-1}=1)=P(D_n=-1|D_{n-1}=1)=p$ und $P(D_n=1|D_{n-1}=1)=P(D_n=-1|D_{n-1}=1)=1-p$, d.h. D ist eine Markoff-Kette mit Anfangsverteilung $P_0=\left(\frac{1}{2},\frac{1}{2}\right)$ und Übergangsmatrix $\Pi=\begin{pmatrix} 1-p,&p\\p,&1-p\end{pmatrix}$. Offensichtlich ist P_0 eine stationäre Verteilung, daher gilt $H(\mathbf{D}_1^n)=H(D_1)+(n-1)H(D_2|D_1)=1+(n-1)H(p,1-p)$. Daraus folgt $H(D)=\lim_n \frac{1}{n}H(\mathbf{D}_1^n)=H(p,1-p)$. Aber es gilt $\mathbf{X}_1^n=f(\mathbf{D}_1^n)$ und $\mathbf{D}_1^n=f^{-1}(\mathbf{X}_1^n)\Rightarrow H(\mathbf{X}_1^n)=H(\mathbf{D}_1^n)=1+(n-1)H(p,1-p)$, bzw. H(X)=H(D)=H(p,1-p).