

Aufgaben zu Kapitel 10 der Vorlesung „Randomisierte Algorithmen“

Aufgabe 10.1

Für zwei Wahrscheinlichkeitsverteilungen \mathbf{p} und \mathbf{q} über einer Menge S haben wir die totale Variationsdistanz so definiert:

$$\|\mathbf{p} - \mathbf{q}\|_{tv} = \frac{1}{2} \sum_{j \in S} |\mathbf{p}_j - \mathbf{q}_j|.$$

Man zeige:

$$\|\mathbf{p} - \mathbf{q}\|_{tv} = \max_{T \subseteq S} |\mathbf{p}(T) - \mathbf{q}(T)|$$

wobei $\mathbf{p}(T)$ definiert ist als $\mathbf{p}(T) = \sum_{j \in T} \mathbf{p}_j$.

Lösung 10.1

Es sei $X = \{j \mid \mathbf{p}_j \leq \mathbf{q}_j\}$ und $Y = \{j \mid \mathbf{p}_j > \mathbf{q}_j\}$. Dann ist

$$\begin{aligned} \sum_{j \in Y} \mathbf{p}_j - \mathbf{q}_j &= 1 - \sum_{j \in Y} \mathbf{q}_j - \sum_{j \in X} \mathbf{p}_j \\ &= \sum_{j \in X} \mathbf{q}_j - \sum_{j \in X} \mathbf{p}_j \\ &= \sum_{j \in X} \mathbf{q}_j - \mathbf{p}_j \end{aligned}$$

Und es ist

$$\begin{aligned} \|p - q\|_{tv} &= \frac{1}{2} \sum_{j \in S} |\mathbf{p}_j - \mathbf{q}_j| \\ &= \frac{1}{2} \sum_{j \in X} \mathbf{q}_j - \mathbf{p}_j + \frac{1}{2} \sum_{j \in Y} \mathbf{p}_j - \mathbf{q}_j \end{aligned}$$

also nach dem vorangegangenen

$$\|p - q\|_{tv} = \sum_{j \in X} \mathbf{q}_j - \mathbf{p}_j = \sum_{j \in Y} \mathbf{p}_j - \mathbf{q}_j$$

Nun wird $|\mathbf{p}(T) - \mathbf{q}(T)| = |\sum_{j \in T} \mathbf{p}_j - \mathbf{q}_j|$ natürlich genau dann groß, wenn T eine Teilmenge ist, auf der für alle $j \in T$ immer $\mathbf{p}_j > \mathbf{q}_j$ (oder umgekehrt) ist. Also wird der Ausdruck für $T = X$ und $T = Y$ maximal.

Aufgabe 10.2

Die Variationsdistanz einer Markov-Kette war definiert als

$$\Delta(t) = \max_{\mathbf{p}} \|\mathbf{p}P^t - \mathbf{w}\|_{tv}$$

Zeigen Sie, dass das Maximum für einen Einheitsvektor $\mathbf{p} = \mathbf{e}_i$ angenommen wird:

$$\Delta(t) = \max_i \|\mathbf{e}_i P^t - \mathbf{w}\|_{tv} = \max_i \|P_i^t - \mathbf{w}\|_{tv}$$

Lösung 10.2

Es seien \mathbf{m} und \mathbf{q} zwei Zeilen von P^t , wobei außerdem \mathbf{m} eine Zeile von P^t sei, für die $\|\mathbf{m} - \mathbf{w}\|_{tv}$ maximiert wird.

Wir zeigen für $0 \leq \alpha \leq 1$ und $\beta = 1 - \alpha$:

$$\|\alpha \mathbf{m} + \beta \mathbf{q} - \mathbf{w}\|_{tv} \leq \|\mathbf{m} - \mathbf{w}\|_{tv}$$

Das geht so:

$$\begin{aligned} \|(\alpha \mathbf{m} + \beta \mathbf{q}) - \mathbf{w}\|_{tv} &= \|(\alpha \mathbf{m} + \beta \mathbf{q}) - (\alpha \mathbf{w} + \beta \mathbf{w})\|_{tv} \\ &= \|\alpha(\mathbf{m} - \mathbf{w}) + \beta(\mathbf{q} - \mathbf{w})\|_{tv} \\ &= \frac{1}{2} \sum_{i \in S} |\alpha(\mathbf{m}_i - \mathbf{w}_i) + \beta(\mathbf{q}_i - \mathbf{w}_i)| \\ &\leq \frac{1}{2} \sum_{i \in S} |\alpha(\mathbf{m}_i - \mathbf{w}_i)| + |\beta(\mathbf{q}_i - \mathbf{w}_i)| \\ &= \alpha \|\mathbf{m} - \mathbf{w}\|_{tv} + \beta \|\mathbf{q} - \mathbf{w}\|_{tv} \\ &\leq \alpha \|\mathbf{m} - \mathbf{w}\|_{tv} + \beta \|\mathbf{m} - \mathbf{w}\|_{tv} \\ &= (\alpha + \beta) \|\mathbf{m} - \mathbf{w}\|_{tv} \\ &= \|\mathbf{m} - \mathbf{w}\|_{tv} \end{aligned}$$

Die analoge Argumentation funktioniert, wenn man statt einer Zeile \mathbf{q} von P^t mehrere Zeilen nutzt.