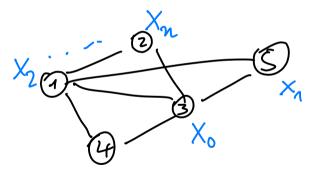


Weierstraß Institut für Angewandte Analysis und Stochastik

13. Vorlesung: Markov-Ketten

Nikolas Tapia

03. Juni 2024, Stochastik für Informatik(er)





Definition 13.1

Sei S eine Menge. Eine **Markovkette** auf S ist eine Folge von Zufallsvariablen $(X_n)_{n\in\mathbb{N}_0}$ mit Werten in S, sodass für alle $n\in\mathbb{N}_0$ und alle $s_0,\ldots,s_n\in S$ gilt:

$$\mathbb{P}(X_{n+1} = s_{n+1} \mid X_0 = s_0, \dots, X_n = s_n) = \mathbb{P}(X_{n+1} = s_{n+1} \mid X_n = s_n) = \mathbb{P}(X_1 = s_{n+1} \mid X_0 = s_n).$$

Die Menge S heißt **Zustandsraum** der Markovkette, ein Element $s \in S$ heißt **Zustand**.

$$P(X_t = z | (X_n = y)) \quad t > s$$



Ihrr fahrt. P(Xn+1=K+1 | Xn=K) = P(Xn+1=K-9 | Xn=K) = 1/3 fir alle keZ und nEN. Asymmetrische: P(Xn+1=k+1|Xn=k)=P=1-P(Xn+1=k-1|Xn=k)

Beispiel

2

03.06.2024 3/12



Darstellung (Ihrofart).

 $\times_n := \times_0 + \times_1 + \dots + \times_{n-1}$ 1 Direktion

$$\frac{1-D:}{2} \quad \text{Seich}(-1,1) \Rightarrow \\ \frac{1}{2} \quad \text{Peich}(-1,1) \Rightarrow \\ \frac{1}{2} \quad \text$$

Zertraler Grenzuertsatz

 $P(Y_e = 1) = P(Y_e = -1) = \frac{1}{2}$ $X_n \approx n E[Y_2] + \sqrt{n} \sigma^2 Z$, $Z \sim N(O,1)$

Stochastik für Informatik(er), 13. Vorlesung: Markov-Ketter

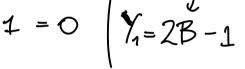
$$\lambda_{n} = \lambda_{0} + \lambda_{1} + \lambda_{1} + \lambda_{1}$$

 $\approx \sqrt{n} 2$, $2 \sim N(0,1)$

$$Vor(X) = Vor(2B-1)$$

$$= 4 \mathbb{V}(B) = 4 \times \frac{1}{4} = 1.$$

$$Vor(X) = Vor(2B-1)$$



$$X_n \sim n^{\frac{d}{2}}$$

$$2 \sim N(\vec{0}, I_{dxd}).$$

Bernoulli(1/2)

Graph

Definition 13.2

Ein Graph besteht aus einer Menge V von **Knoten**, einer Teilmenge $E \subseteq \binom{V}{2}$ von **Kanten**, wobei

$$\binom{V}{2} := \{e = \{v, w\} : v, w \in V\}.$$

Die Knoten $u, v \in V$ heißen **nachbar**, wenn $\{u, v\} \in E$.

Für jeden Knoten $u \in V$, sei $N_u := \{v : \{u, v\} \in E\}$.





Übergangsmatrix

Definition 13.3

Sei $S = \{1, \dots, K\}$ ein endlicher Zustandsraum. Die **Übergangsmatrix** P einer Markovkette auf S ist die Matrix

$$P := \begin{pmatrix} p_{11} & \cdots & p_{1K} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ p_{K1} & \cdots & p_{KK} \end{pmatrix},$$

wobei die $p_{a,b}, a,b \in S$ die jeweiligen Übergangswahrscheinlichkeiten sind:

$$p_{a,b} := \mathbb{P}(X_1 = b \mid X_0 = a).$$



Stochastik für Informatik(er), 13. Vorlesung: Markov-Ketten





Stochastische Matrix

Definition 13.4

Eine Matrix $P = (p_{a,b})_{a,b \in S}$ heißt **stochastisch**, wenn

- 1. $0 \le p_{a,b} \le 1$ für alle $a, b \in S$,
- 2. $\sum_{b \in S} p_{a,b} = 1$ für alle $a \in S$.

Aussage 13.1

Sei *P* die Übergangsmatrix einer Markovkette auf einem endlichen Zustandsraum *S*. Dann ist *P* stochastisch.

Theorem 1

Zu jeder stochastischen Matrix P existiert es eine Markovkette mit Übergangsmatrix P.



Mehrstüfige Übergangswahrscheinlichkeiten

Aussage 13.2

Sei *P* eine stochastische Matrix. Dann ist die Potenz *P*ⁿ ebenfalls stochastisch.

Theorem 2

Sei P die Übergangsmatrix einer Markovkette auf einem endlichen Zustandsraum S. Dann sind die Einträge von $P^n = (p_{a,b}^{(n)})_{a,b \in S}$ die Übergangswahrscheinlichkeiten

$$p_{a,b}^{(n)} := \mathbb{P}(X_n = b \mid X_0 = a).$$





Definition 13.5

Sei X eine Markovkette mit endlichem Zustandsraum $S = \{1, \dots, K\}$. Der Spalten-Vektor $\nu := (\mathbb{P}(X_0 = 1), \dots, \mathbb{P}(X_0 = K))$ heißt die **Startverteilung** von X.

Theorem 3

Sei X eine Markovkette mit Übergangsmatrix P und Startverteilung ν auf einem endlichen Zustandsraum S. Dann ist die Verteilung von X_n gegeben durch

$$\mathbb{P}(X_n = b) = (\nu P^n) = \sum_{a \in S} \mathbb{P}(X_0 = a) p_{a,b}^{(n)}.$$



Definition 13.5

Sei X eine Markovkette mit endlichem Zustandsraum $S = \{1, \dots, K\}$. Der Spalten-Vektor $\nu := (\mathbb{P}(X_0 = 1), \dots, \mathbb{P}(X_0 = K))$ heißt die **Startverteilung** von X.

Theorem 3

Sei X eine Markovkette mit Übergangsmatrix P und Startverteilung ν auf einem endlichen Zustandsraum S. Dann ist die Verteilung von X_n gegeben durch

$$\mathbb{P}(X_n = b) = \overline{\mathcal{J}}P^n = \sum_{a \in S} \mathbb{P}(X_0 = a)p_{a,b}^{(n)}.$$

Libniz Leibriz Geredrischaft

$$S = \{1, 2, 3\}$$

$$P = \begin{bmatrix} 1/2 & 0 & 1/2 \\ 1/2 & 1/4 & 1/4 \\ 1/2 & 1/2 & 0 \end{bmatrix} \qquad v = \begin{pmatrix} 1/2 & 0 & 1/2 \\ 1/2 & 1/2 & 0 \end{pmatrix}$$

$$\frac{1}{2}$$
 $\frac{1}{2}$
 $\frac{1}{2}$
 $\frac{1}{2}$
 $\frac{1}{2}$
 $\frac{1}{2}$
 $\frac{1}{2}$
 $\frac{1}{2}$

$$P(X_3 = \cdot) = 2P^3$$

$$P^3 = \begin{cases} 7/2 & 3/16 & 5/16 \\ 1/2 & 13/64 & 19/64 \\ 1/2 & 7/32 & 9/32 \end{cases}$$

$$P^3 = \begin{pmatrix} 1/2 & 13/64 & 19/64 \\ 1/2 & 13/64 & 19/64 \end{pmatrix}$$

Das heipt:

$$P_{\nu}(X_3=1) = \frac{1}{2}$$

$$P_{\nu}(X_3=2) = \frac{13}{64}$$

$$P_{\nu}(X_3=3) = \frac{19}{64}$$



Invariante Verteilungen

Definition 13.6

Sei X eine Markov-Kette mit Übergangsmatrix P und Zustandsraum S. Ein Vektor $\pi = (\pi_a)_{a \in S}$ heißt invariante Verteilung von X, falls

- 1. $\pi_a \geq 0$ für alle $a \in S$,
- 2. $\sum \pi_a = 1$,
- $\overline{a \in S}$ 3. $\pi^{\top} P = \pi^{\top}$, d.h.

für alle
$$a \in S$$
.
$$= \pi_b \Rightarrow \pi^T \mathcal{P}_{a} = \pi^T$$

$$\pi'P=\pi$$





Eigenschaften

Aussage 13.3

Falls π eine stationäre Verteilung für X ist, und $\mathbb{P}(X_0 = a) = \pi_a$ für alle $a \in S$ gilt, so gilt für alle $n \in \mathbb{N}$ und $a \in S$:

$$\mathbb{P}(X_n=a)=\pi_a.$$



Existenz

Theorem 4

Eine Markovkette auf einem endlichen Zustandsraum S besitzt mindestens eine invariante Verteilung.

Invariante Verteilungen sind Lösungen des Gleichungssystems

$$\pi_a = \sum_{b \in \mathcal{S}} \pi_b P_{ba}, \quad a \in \mathcal{S},$$

$$\sum_{a \in \mathcal{S}} \pi_a = 1.$$

