Langzeitverhalten von Markowketten

Nogarbek Sharykpayev, Bent Müller

Universität Hamburg

15.06.2021

Struktur der Präsentation

Kurze Wiederholung

Homogene Markowketten Übergangsmatrix

Konvergenz der Übergangsmatrix

Invariante Wahrscheinlichkeitsverteilung Beweis der Konvergenz

Kommunizieren und Periodizität

Kommunizierende Zustände Periodische Markowketten Zerlegung in Teilgruppen

Rekurrenz und Transienz

Definition Rekurrenz Beispiel mehrdimensionale Irrfahrt

Wiederholung

Wir nennen eine Markowkette homolog , wenn die Ubergangswahrscheinlichkeiten unabhängig vom Zeitpunkt sind.

Wiederholung - Ubergangsmatrix

In diesem Fall können wir eine Übergangsmatrix wie folgt bilden:

$$\mathbb{P} = (p_{ij}) = \begin{pmatrix} p_{11} & \cdots & p_{1n} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ p_{n1} & \cdots & p_{nn} \end{pmatrix}$$

Wiederholung - Übergangsmatrix

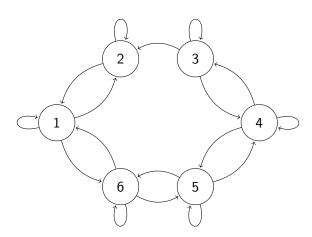
In diesem Fall können wir eine Übergangsmatrix wie folgt bilden:

Kommunizieren und Periodizität

$$\mathbb{P}=(p_{ij})=\begin{pmatrix}p_{11}&\cdots&p_{1n}\\\vdots&\ddots&\vdots\\p_{n1}&\cdots&p_{nn}\end{pmatrix}$$

Wobei hier der Zustandsraum n Elemente enthält, und jeweils p_{ii} die Wahrscheinlichkeit ist in einem beliebigen Zeitpunkt von Zustand *i* in Zustand *j* zu gelangen.

Wir betrachten eine Markowkette mit Übergangsgraphen:



00000000000

Konvergenz der Übergangsmatrix

Die Übergangsmatrix sei Folgende:

$$\mathbb{P} = \begin{pmatrix} 0.60 & 0.15 & 0.00 & 0.00 & 0.00 & 0.25 \\ 0.25 & 0.75 & 0.00 & 0.00 & 0.00 & 0.00 \\ 0.00 & 0.40 & 0.50 & 0.10 & 0.00 & 0.00 \\ 0.00 & 0.00 & 0.35 & 0.60 & 0.05 & 0.00 \\ 0.00 & 0.00 & 0.00 & 0.25 & 0.50 & 0.25 \\ 0.25 & 0.00 & 0.00 & 0.00 & 0.25 & 0.50 \end{pmatrix}$$

Die Übergangsmatrix sei Folgende:

000000000000

Konvergenz der Übergangsmatrix

$$\mathbb{P} = \begin{pmatrix} 0.60 & 0.15 & 0.00 & 0.00 & 0.00 & 0.25 \\ 0.25 & 0.75 & 0.00 & 0.00 & 0.00 & 0.00 \\ 0.00 & 0.40 & 0.50 & 0.10 & 0.00 & 0.00 \\ 0.00 & 0.00 & 0.35 & 0.60 & 0.05 & 0.00 \\ 0.00 & 0.00 & 0.00 & 0.25 & 0.50 & 0.25 \\ 0.25 & 0.00 & 0.00 & 0.00 & 0.25 & 0.50 \end{pmatrix}$$

Wir behaupten, es gibt ein $L \in \mathbb{N}$, sodass alle Einträge von $\mathbb{P}^{(L)}$ strikt positiv sind.

Die Übergangsmatrix sei Folgende:

$$\mathbb{P} = \begin{pmatrix} 0.60 & 0.15 & 0.00 & 0.00 & 0.00 & 0.25 \\ 0.25 & 0.75 & 0.00 & 0.00 & 0.00 & 0.00 \\ 0.00 & 0.40 & 0.50 & 0.10 & 0.00 & 0.00 \\ 0.00 & 0.00 & 0.35 & 0.60 & 0.05 & 0.00 \\ 0.00 & 0.00 & 0.00 & 0.25 & 0.50 & 0.25 \\ 0.25 & 0.00 & 0.00 & 0.00 & 0.25 & 0.50 \end{pmatrix}$$

Wir behaupten, es gibt ein $L \in \mathbb{N}$, sodass alle Einträge von $\mathbb{P}^{(L)}$ strikt positiv sind.

Wir schauen uns jetzt ein paar Potenzen dieser Matrix an.

$$\mathbb{P}^{(2)} = \begin{pmatrix} 0.4600 & 0.2025 & 0.0000 & 0.0000 & 0.0625 & 0.2750 \\ 0.3375 & 0.6000 & 0.0000 & 0.0000 & 0.0000 & 0.0625 \\ 0.1000 & 0.5000 & 0.2850 & 0.1100 & 0.0050 & 0.0000 \\ 0.0000 & 0.1400 & 0.3850 & 0.4075 & 0.0550 & 0.0125 \\ 0.0625 & 0.0000 & 0.0875 & 0.2750 & 0.3250 & 0.2500 \\ 0.2750 & 0.0375 & 0.0000 & 0.0625 & 0.2500 & 0.3750 \\ \end{pmatrix}$$

$$\mathbb{P}^{(3)} = \begin{pmatrix} 0.3954 & 0.2209 & 0.0000 & 0.0156 & 0.1000 & 0.2681 \\ 0.3681 & 0.5006 & 0.0000 & 0.0000 & 0.0156 & 0.1156 \\ 0.1850 & 0.5040 & 0.1810 & 0.0958 & 0.0080 & 0.0263 \\ 0.0381 & 0.2590 & 0.3351 & 0.2967 & 0.0510 & 0.0200 \\ 0.1000 & 0.0444 & 0.1400 & 0.2550 & 0.2388 & 0.2219 \\ 0.2681 & 0.0694 & 0.0219 & 0.1000 & 0.2219 & 0.3187 \\ \end{pmatrix}$$

$$\mathbb{P}^{(4)} = \begin{pmatrix} 0.3595 & 0.2250 & 0.0055 & 0.0344 & 0.1178 & 0.2579 \\ 0.3749 & 0.4307 & 0.0000 & 0.0039 & 0.0367 & 0.1538 \\ 0.2436 & 0.4781 & 0.1240 & 0.0775 & 0.0153 & 0.0614 \\ 0.0926 & 0.3340 & 0.2714 & 0.2243 & 0.0453 & 0.0323 \\ 0.1266 & 0.1043 & 0.1593 & 0.2267 & 0.1876 & 0.1956 \\ 0.2579 & 0.1010 & 0.0459 & 0.1177 & 0.1956 & 0.2819 \end{pmatrix}$$

$$\mathbb{P}^{(5)} = \begin{pmatrix} 0.3364 & 0.2248 & 0.0148 & 0.0506 & 0.1251 & 0.2483 \\ 0.3711 & 0.3793 & 0.0014 & 0.0115 & 0.0570 & 0.1798 \\ 0.2810 & 0.4448 & 0.0891 & 0.0628 & 0.0269 & 0.0954 \\ 0.1472 & 0.3730 & 0.2142 & 0.1731 & 0.0420 & 0.0506 \\ 0.1509 & 0.1609 & 0.1590 & 0.1988 & 0.1540 & 0.1764 \\ 0.2505 & 0.1328 & 0.0641 & 0.1241 & 0.1742 & 0.2543 \end{pmatrix}$$

$$\mathbb{P}^{(5)} = \begin{pmatrix} 0.3364 & 0.2248 & 0.0148 & 0.0506 & 0.1251 & 0.2483 \\ 0.3711 & 0.3793 & 0.0014 & 0.0115 & 0.0570 & 0.1798 \\ 0.2810 & 0.4448 & 0.0891 & 0.0628 & 0.0269 & 0.0954 \\ 0.1472 & 0.3730 & 0.2142 & 0.1731 & 0.0420 & 0.0506 \\ 0.1509 & 0.1609 & 0.1590 & 0.1988 & 0.1540 & 0.1764 \\ 0.2505 & 0.1328 & 0.0641 & 0.1241 & 0.1742 & 0.2543 \end{pmatrix}$$

Also sehen wir, dass unsere Behauptung für L = 5 stimmt.

$$\mathbb{P}^{(5)} = \begin{pmatrix} 0.3364 & 0.2248 & 0.0148 & 0.0506 & 0.1251 & 0.2483 \\ 0.3711 & 0.3793 & 0.0014 & 0.0115 & 0.0570 & 0.1798 \\ 0.2810 & 0.4448 & 0.0891 & 0.0628 & 0.0269 & 0.0954 \\ 0.1472 & 0.3730 & 0.2142 & 0.1731 & 0.0420 & 0.0506 \\ 0.1509 & 0.1609 & 0.1590 & 0.1988 & 0.1540 & 0.1764 \\ 0.2505 & 0.1328 & 0.0641 & 0.1241 & 0.1742 & 0.2543 \end{pmatrix}$$

Also sehen wir, dass unsere Behauptung für L = 5 stimmt.

Nach 5 Schritten ist es also möglich von jedem Zustand in jeden anderen Zustand zu gelangen.

$$\mathbb{P}^{(5)} = \begin{pmatrix} 0.3364 & 0.2248 & 0.0148 & 0.0506 & 0.1251 & 0.2483 \\ 0.3711 & 0.3793 & 0.0014 & 0.0115 & 0.0570 & 0.1798 \\ 0.2810 & 0.4448 & 0.0891 & 0.0628 & 0.0269 & 0.0954 \\ 0.1472 & 0.3730 & 0.2142 & 0.1731 & 0.0420 & 0.0506 \\ 0.1509 & 0.1609 & 0.1590 & 0.1988 & 0.1540 & 0.1764 \\ 0.2505 & 0.1328 & 0.0641 & 0.1241 & 0.1742 & 0.2543 \end{pmatrix}$$

Weiter behaupten wir, dass die Übergangsmatrix jetzt konvergiert wenn wir die Potenz gegen ∞ laufen lassen.

$$\mathbb{P}^{(10)} = \begin{pmatrix} 0.2893 & 0.2395 & 0.0532 & 0.0850 & 0.1199 & 0.2131 \\ 0.3213 & 0.2652 & 0.0292 & 0.0589 & 0.1086 & 0.2168 \\ 0.3218 & 0.3119 & 0.0365 & 0.0530 & 0.0863 & 0.1904 \\ 0.2926 & 0.3478 & 0.0688 & 0.0698 & 0.0680 & 0.1531 \\ 0.2518 & 0.2880 & 0.0950 & 0.1064 & 0.0951 & 0.1636 \\ 0.2598 & 0.2433 & 0.0802 & 0.1059 & 0.1170 & 0.1939 \\ \end{pmatrix}$$

$$\mathbb{P}^{(20)} = \begin{pmatrix} 0.2882 & 0.2653 & 0.0587 & 0.0828 & 0.1074 & 0.1977 \\ 0.2884 & 0.2609 & 0.0577 & 0.0831 & 0.1096 & 0.2003 \\ 0.2918 & 0.2608 & 0.0547 & 0.0807 & 0.1097 & 0.2023 \\ 0.2958 & 0.2648 & 0.0518 & 0.0773 & 0.1079 & 0.2023 \\ 0.2935 & 0.2705 & 0.0548 & 0.0783 & 0.1051 & 0.1978 \\ 0.2899 & 0.2694 & 0.0578 & 0.0810 & 0.1055 & 0.1963 \\ \end{pmatrix}$$

$$\mathbb{P}^{(200)} = \begin{pmatrix} 0.2900 & 0.2652 & 0.0570 & 0.0815 & 0.1075 & 0.1988 \\ 0.2900 & 0.2652 & 0.0570 & 0.0815 & 0.1075 \\ 0.2900 & 0.2652 & 0.0570 & 0.0815 & 0.$$

Potenzen der Ubergangsmatrix - Invariante Verteilung

Wir nennen den Zeilenvektor gegen welche die Ubergangsmatrix konvergiert **invariante Verteilung**, beziehungsweise ρ .

0000000000000

Wir nennen den Zeilenvektor gegen welche die Ubergangsmatrix konvergiert **invariante Verteilung**, beziehungsweise ρ .

$$\mathbb{P}^{(200)} = \begin{pmatrix} 0.2900 & 0.2652 & 0.0570 & 0.0815 & 0.1075 & 0.1988 \\ 0.2900 & 0.2652 & 0.0570 & 0.0815 & 0.1075 & 0.1988 \\ 0.2900 & 0.2652 & 0.0570 & 0.0815 & 0.1075 & 0.1988 \\ 0.2900 & 0.2652 & 0.0570 & 0.0815 & 0.1075 & 0.1988 \\ 0.2900 & 0.2652 & 0.0570 & 0.0815 & 0.1075 & 0.1988 \\ 0.2900 & 0.2652 & 0.0570 & 0.0815 & 0.1075 & 0.1988 \\ 0.2900 & 0.2652 & 0.0570 & 0.0815 & 0.1075 & 0.1988 \\ \end{pmatrix}$$

Potenzen der Übergangsmatrix - Invariante Verteilung

Wir nennen den Zeilenvektor gegen welche die Ubergangsmatrix konvergiert **invariante Verteilung**, beziehungsweise ρ .

$$\mathbb{P}^{(200)} = \begin{pmatrix} 0.2900 & 0.2652 & 0.0570 & 0.0815 & 0.1075 & 0.1988 \\ 0.2900 & 0.2652 & 0.0570 & 0.0815 & 0.1075 & 0.1988 \\ 0.2900 & 0.2652 & 0.0570 & 0.0815 & 0.1075 & 0.1988 \\ 0.2900 & 0.2652 & 0.0570 & 0.0815 & 0.1075 & 0.1988 \\ 0.2900 & 0.2652 & 0.0570 & 0.0815 & 0.1075 & 0.1988 \\ 0.2900 & 0.2652 & 0.0570 & 0.0815 & 0.1075 & 0.1988 \end{pmatrix}$$

$$\Rightarrow \rho = (0.29, 0.2652, 0.057, 0.0815, 0.1075, 0.1988)$$

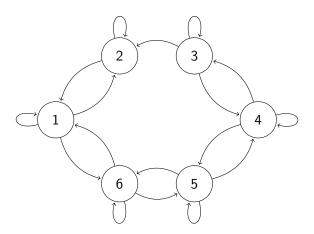
Potenzen der Ubergangsmatrix - Invariante Verteilung

Wir nennen den Zeilenvektor gegen welche die Ubergangsmatrix konvergiert **invariante Verteilung**, beziehungsweise ρ .

$$\Rightarrow \rho = (0.29, 0.2652, 0.057, 0.0815, 0.1075, 0.1988)$$

Dieser sagt uns, unabhängig vom Startpunkt, wie wahrscheinlich es ist zu einem beliebigen Zeitpunkt in einem bestimmten Zustand zu sein.

Invariante Verteilung der Markowkette



 $\rho = (0.29, 0.2652, 0.057, 0.0815, 0.1075, 0.1988)$

Invariante Verteilung - Intuition

$$\rho = (0.29, 0.2652, 0.057, 0.0815, 0.1075, 0.1988)$$

Lassen wir die Markowkette unendlich lange 'laufen', so halten wir uns 29% der Zeit in Zustand 1 auf.

Invariante Verteilung - Eigenschaft

 ρ als Zeilenvektor ist **linker** Eigenvektor der Übergangsmatrix \mathbb{P} :

$$\rho = \rho \mathbb{P}$$

Invariante Verteilung - Eigenschaft

 ρ als Zeilenvektor ist **linker** Eigenvektor der Ubergangsmatrix \mathbb{P} :

Kommunizieren und Periodizität

$$\rho = \rho \mathbb{P}$$

Das heißt aber einfach:

$$\rho = \mathbb{P}^{\mathsf{T}} \rho$$

Aussage: Gibt es für eine Markowkette mit endlich vielen Zuständen ein $L \in \mathbb{N}$, sodass die L-Schritt-Übergangsmatrix $\mathbb{P}^{(L)}$ nur strikt positive Elemente enthält, dann konvergieren die p_{ij} gegen die von i unabhängige Verteilung ρ .

Aussage: $\exists L \in \mathbb{N} : \mathbb{P}^{(L)} > 0 \Rightarrow \lim_{L \to \infty} \mathbb{P}^{(L)}$ konvergiert.

Beweis:

Wir setzen

$$m_j^{(n)} = \min_i p_{ij}^{(n)}$$
 und $M_j^{(n)} = \max_i p_{ij}^{(n)}$.

Aussage: $\exists L \in \mathbb{N} : \mathbb{P}^{(L)} > 0 \Rightarrow \lim_{L \to \infty} \mathbb{P}^{(L)}$ konvergiert. Beweis:

Wir setzen

$$m_j^{(n)} = \min_{i} p_{ij}^{(n)}$$
 und $M_j^{(n)} = \max_{i} p_{ij}^{(n)}$.

Dann gilt

$$m_j^{(n+1)} = \min_i \sum_{h \in I} p_{ih} p_{hj}^{(n)} \ge \min_i \sum_{h \in I} p_{ih} m_j^{(n)} = m_j^{(n)},$$

und analog $M_i^{(n+1)} \leq M_i^{(n)}$.

Aussage: $\exists L \in \mathbb{N} : \mathbb{P}^{(L)} > 0 \Rightarrow \lim_{L \to \infty} \mathbb{P}^{(L)}$ konvergiert.

Beweis:

Wir setzen außerdem

$$\delta = \min_{(i,j)\in I^2} p_{ij}^{(L)} \geq 0.$$

Aussage: $\exists L \in \mathbb{N} : \mathbb{P}^{(L)} > 0 \Rightarrow \lim_{L \to \infty} \mathbb{P}^{(L)}$ konvergiert. Beweis:

Wir setzen außerdem

$$\delta = \min_{(i,j)\in I^2} p_{ij}^{(L)} \geq 0.$$

Weiter setzen wir für feste $h, i \in I$, die Summe über alle Indize kfür welche $p_{hk}^{(L)} \ge p_{ik}^{(L)}$ gilt als \sum_{k+} und \sum_{k-} für die übrigen Indize k.

Aussage: $\exists L \in \mathbb{N} : \mathbb{P}^{(L)} > 0 \Rightarrow \lim_{L \to \infty} \mathbb{P}^{(L)}$ konvergiert. Beweis:

Wir veranschaulichen dies an der Übergangsmatrix ℙ von vorhin:

Aussage: $\exists L \in \mathbb{N} : \mathbb{P}^{(L)} > 0 \Rightarrow \lim_{L \to \infty} \mathbb{P}^{(L)}$ konvergiert. Beweis:

Wir veranschaulichen dies an der Ubergangsmatrix ℙ von vorhin:

Somit wären hier die beiden Indexmengen k+ und k-

$$k+=\{1,5,6\}, \quad k-=\{2,3,4\}.$$

Aussage: $\exists L \in \mathbb{N} : \mathbb{P}^{(L)} > 0 \Rightarrow \lim_{L \to \infty} \mathbb{P}^{(L)}$ konvergiert.

Beweis:

Wir beobachten:

$$\sum_{k+} \left(p_{hk}^{(L)} - p_{ik}^{(L)} \right) + \sum_{k-} \left(p_{hk}^{(L)} - p_{ik}^{(L)} \right) = 1 - 1 = 0$$

Aussage: $\exists L \in \mathbb{N} : \mathbb{P}^{(L)} > 0 \Rightarrow \lim_{L \to \infty} \mathbb{P}^{(L)}$ konvergiert.

Konvergenz der Übergangsmatrix

Beweis:

Wir beobachten:

$$\sum_{k+} \left(p_{hk}^{(L)} - p_{ik}^{(L)} \right) + \sum_{k-} \left(p_{hk}^{(L)} - p_{ik}^{(L)} \right) = 1 - 1 = 0$$

Sei nun für festes n, h ein Zustand, sodass $p_{hi}^{(n+L)}$ maximal ist und *i* ein Zustand, sodass $p_{ii}^{(n+L)}$ minimal ist.

Aussage: $\exists L \in \mathbb{N} : \mathbb{P}^{(L)} > 0 \Rightarrow \lim_{L \to \infty} \mathbb{P}^{(L)}$ konvergiert. Beweis:

Sei nun für festes n, h ein Zustand, sodass $p_{hi}^{(n+L)}$ maximal ist und *i* ein Zustand, sodass $p_{ii}^{(n+L)}$ minimal ist.

Dann gilt:

$$M_j^{(n+L)} - m_j^{(n+L)} = p_{hj}^{(n+L)} - p_{ij}^{(n+L)}$$

Aussage: $\exists L \in \mathbb{N} : \mathbb{P}^{(L)} > 0 \Rightarrow \lim_{L \to \infty} \mathbb{P}^{(L)}$ konvergiert. Beweis:

Sei nun für festes n, h ein Zustand, sodass $p_{hi}^{(n+L)}$ maximal ist und *i* ein Zustand, sodass $p_{ii}^{(n+L)}$ minimal ist.

Dann gilt:

$$M_{j}^{(n+L)} - m_{j}^{(n+L)} = p_{hj}^{(n+L)} - p_{ij}^{(n+L)}$$
$$= \sum_{i} \left(p_{hk}^{(L)} - p_{ik}^{(L)} \right) p_{kj}^{(n)}$$

Aussage: $\exists L \in \mathbb{N} : \mathbb{P}^{(L)} > 0 \Rightarrow \lim_{L \to \infty} \mathbb{P}^{(L)}$ konvergiert. Beweis:

$$= \sum_{k} \left(p_{hk}^{(L)} - p_{ik}^{(L)} \right) p_{kj}^{(n)}$$

$$\leq \sum_{k+} \left(p_{hk}^{(L)} - p_{ik}^{(L)} \right) \left(M_{j}^{(n)} - m_{j}^{(n)} \right)$$

Aussage: $\exists L \in \mathbb{N} : \mathbb{P}^{(L)} > 0 \Rightarrow \lim_{L \to \infty} \mathbb{P}^{(L)}$ konvergiert. Beweis:

$$\begin{split} &= \sum_{k} \left(\rho_{hk}^{(L)} - \rho_{ik}^{(L)} \right) \rho_{kj}^{(n)} \\ &\leq \sum_{k+} \left(\rho_{hk}^{(L)} - \rho_{ik}^{(L)} \right) \left(M_{j}^{(n)} - m_{j}^{(n)} \right) \\ &\leq (1 - \delta) \left(M_{j}^{(n)} - m_{j}^{(n)} \right) \end{split}$$

Nun folgt induktiv für ein $a \ge 0$:

$$M_i^{(aL)} - m_i^{(aL)} \le (1 - \delta)^a$$

Aussage: $\exists L \in \mathbb{N} : \mathbb{P}^{(L)} > 0 \Rightarrow \lim_{L \to \infty} \mathbb{P}^{(L)}$ konvergiert. Beweis:

Nun folgt induktiv für ein $a \ge 0$:

$$M_j^{(aL)} - m_j^{(aL)} \le (1 - \delta)^a$$

Da aber die Folge (über n) $M_j^{(n)}$ fallend und $m_j^{(n)}$ wachsend ist, konvergieren die Einträge der Matrix.

Kurze Wiederholung

 $i, j \in I$ seien Zustände

$$i \rightsquigarrow j[n] \Leftrightarrow p_{ij}^{(n)} > 0$$

⇔ i führt in n Schritten zu j

Kommunizieren und Periodizität

000

Kurze Wiederholung

$$i, j \in I$$
 seien Zustände

$$i \rightsquigarrow j[n] \Leftrightarrow p_{ij}^{(n)} > 0$$

 $i \rightsquigarrow j \Leftrightarrow \exists n \in \mathbb{N} : i \leadsto j[n]$

⇔ i führt in n Schritten zu j

Kommunizieren und Periodizität

000

Begriffe

 $i, j \in I$ seien Zustände

$$i \rightsquigarrow j[n] \Leftrightarrow p_{ij}^{(n)} > 0$$

$$i \rightsquigarrow j \Leftrightarrow \exists n \in \mathbb{N} : i \rightsquigarrow j[n]$$

$$i \iff j \iff i \iff j \text{ und } j \iff i$$

⇔ i führt in n Schritten zu i

Kommunizieren und Periodizität

000

⇔ i kommuniziert mit j

Begriffe

 $i, j \in I$ seien Zustände

$$i \rightsquigarrow j[n] \Leftrightarrow p_{ij}^{(n)} > 0$$

$$i \rightsquigarrow j \Leftrightarrow \exists n \in \mathbb{N} : i \rightsquigarrow j[n]$$

$$i \leadsto j \Leftrightarrow i \leadsto j \text{ und } j \leadsto i$$

$$\forall h \in I \text{ mit } i \leadsto h \Rightarrow h \leadsto i$$

⇔ i führt in n Schritten zu i

Kommunizieren und Periodizität

888

⇔ i kommuniziert mit j ⇔ i ist wesentlich

Wichtige Folgerungen

Kommunizieren ist eine Äquivalenzrelation auf der Teilmenge der wesentlichen Zustände.

Kommunizieren und Periodizität

Kommunizieren und Periodizität

Wichtige Folgerungen

Kommunizieren ist eine Äquivalenzrelation auf der Teilmenge der wesentlichen Zustände.

Es gilt für i, j, k wesentliche Zustände in I:

- $i \leftrightarrow i$ (reflexiv)
- $i \longleftrightarrow j \Rightarrow j \longleftrightarrow i$ (symmetrisch)
- $ightharpoonup i \longleftrightarrow i \longleftrightarrow k \ (transitiv)$

Wieso interessiert uns das?



Kommunizieren und Periodizität

Zustände 1 und 2 sind wesentlich, 3 und 4 aber nicht.

Wieso interessiert uns das?



Kommunizieren und Periodizität

Zustände 1 und 2 sind wesentlich, 3 und 4 aber nicht.

Was heißt das für das Langzeitverhalten der Kette?

Wieso interessiert uns das?



888

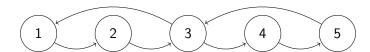
Kommunizieren und Periodizität

Zustände 1 und 2 sind wesentlich, 3 und 4 aber nicht.

Was heißt das für das Langzeitverhalten der Kette?

Eine invariante Verteilung würde den Zuständen 3 und 4 also Wahrscheinlichkeit 0 zuweisen.

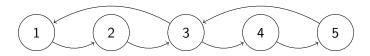
Wir betrachten folgende Markowkette:



Kommunizieren und Periodizität

000

Wir betrachten folgende Markowkette:

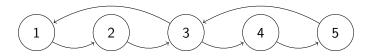


Mögliche Rückkehrzeiten für Zustand 1 sind

$$\{3, 6, 9, 12, ...\}$$

 \Rightarrow Zustand 1 ist periodisch mit Periode 3.

Wir betrachten folgende Markowkette:

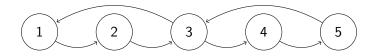


Mögliche Rückkehrzeiten für Zustand 1 sind

$${3,6,9,12,...} = {n \in \mathbb{N} \mid i \leadsto i[n]}$$

 \Rightarrow Zustand 1 ist periodisch mit Periode 3.

Wir betrachten folgende Markowkette:



600

Kommunizieren und Periodizität

Dies gilt sogar für alle Zustände.

⇒ Die Markowkette ist periodisch mit Periode 3.

Wir definieren den Begriff der Periode:

$$d_i = ggT\{n \in \mathbb{N} \mid i \leadsto i[n]\}$$

000

Kommunizieren und Periodizität

 $d_i \Rightarrow \text{Periode für Zustand } i$

Wir definieren den Begriff der Periode:

$$d_i = ggT\{n \in \mathbb{N} \mid i \leadsto i[n]\}$$

 $d \Rightarrow$ Periode für gesamte Markowkette

Wenn alle Zustände die selbe Periode haben.

Wir definieren den Begriff der Periode:

$$d_i = ggT\{n \in \mathbb{N} \mid i \leadsto i[n]\}$$

 $d \Rightarrow$ Periode für gesamte Markowkette

Wenn alle Zustände die selbe Periode haben. Also wenn

$$\forall i \in I : d = d_i \geq 2.$$

Wir definieren den Begriff der Periode:

$$d_i = ggT\{n \in \mathbb{N} \mid i \leadsto i[n]\}$$

000

Kommunizieren und Periodizität

Falls d=1, so nennen wir die Markowkette **aperiodisch** .

000

Kommunizieren und Periodizität

Aussage: $i \iff j \Rightarrow d_i = d_j$

Aussage: $i \leftrightarrow j \Rightarrow d_i = d_i$ Beweis:

Es gelte $i \rightsquigarrow j[n]$, und seien k, m Zeitpunkte, sodass $i \rightsquigarrow j[k]$ und $j \rightsquigarrow i[m]$.

Aussage: $i \iff j \Rightarrow d_i = d_j$ Beweis:

Es gelte $j \rightsquigarrow j[n]$, und seien k, m Zeitpunkte, sodass $i \rightsquigarrow j[k]$ und $j \rightsquigarrow i[m]$.

Dann gilt:

$$i \rightsquigarrow i[k+m] \text{ und } i \rightsquigarrow i[k+m+n]$$

Aussage: $i \leftrightarrow j \Rightarrow d_i = d_j$ Beweis:

Es gelte $j \rightsquigarrow j[n]$, und seien k, m Zeitpunkte, sodass $i \rightsquigarrow j[k]$ und $j \rightsquigarrow i[m]$.

Dann gilt:

$$i \rightsquigarrow i[k+m] \text{ und } i \rightsquigarrow i[k+m+n]$$

Somit teilt d_i dann k + m und k + m + n, dann teilt d_i auch n.

Aussage: $i \iff j \Rightarrow d_i = d_j$ Beweis:

Es gelte $j \rightsquigarrow j[n]$, und seien k, m Zeitpunkte, sodass $i \rightsquigarrow j[k]$ und $j \rightsquigarrow i[m]$.

Dann gilt:

$$i \rightsquigarrow i[k+m] \text{ und } i \rightsquigarrow i[k+m+n]$$

Somit teilt d_i dann k + m und k + m + n, dann teilt d_i auch n.

Damit ist d_i gemeinsamer Teiler aller n mit $j \rightsquigarrow j[n]$.

$$\Rightarrow d_i \leq d_i$$

Aussage: $i \leftrightarrow j \Rightarrow d_i = d_i$

Nun folgt aus Symmetriegründen auch $d_i \leq d_i$.

Und damit insbesondere

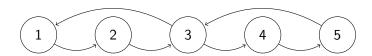
$$d_i = d_j$$
.

800

Kommunizieren und Periodizität

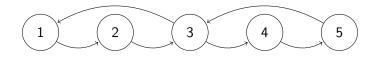
Wir betrachten wieder unsere periodische Markowkette von vorhin:

Kommunizieren und Periodizität



Wir betrachten wieder unsere periodische Markowkette von vorhin:

Kommunizieren und Periodizität

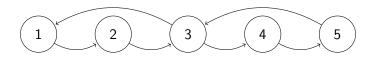


Wir definieren

$$C(i) = \{ j \in I \mid j \iff i \}$$

Wir betrachten wieder unsere periodische Markowkette von vorhin:

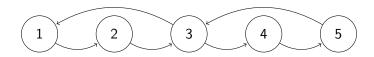
Kommunizieren und Periodizität



In unserem Fall sind das aber alle Zustände:

$$\forall i \in I : C(i) = I$$

Wir betrachten wieder unsere periodische Markowkette von vorhin:

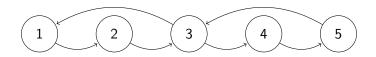


In unserem Fall sind das aber alle Zustände:

$$\forall i \in I : C(i) = I$$

Jetzt sehen wir: Wenn einer dieser Zustände periodisch ist, so sind es die anderen direkt auch alle.

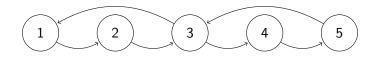
Wir betrachten wieder unsere periodische Markowkette von vorhin:



Wir können die Menge C(i) in Teilgruppen wie folgt zerlegen:

$$C_r(i) = \{ j \in C(i) \mid r \equiv n \pmod{d_i} \text{ mit } i \rightsquigarrow j[n] \}$$

Wir betrachten wieder unsere periodische Markowkette von vorhin:

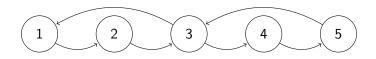


Wir können die Menge C(i) in Teilgruppen wie folgt zerlegen:

$$C_r(i) = \{ j \in C(i) \mid r \equiv n \pmod{d_i} \text{ mit } i \leadsto j[n] \}$$

Also die Menge an Zuständen, die mit i kommunizieren, welche wir von i aus in $n = r + k \cdot d_i$ Schritten erreichen können (für alle $k \in \mathbb{N}$).

Wir betrachten wieder unsere periodische Markowkette von vorhin:



Für unsere Markowkette heißt das:

$$C_0(1) = \{1, 4\}, C_1(1) = \{2, 5\}, C_2(1) = \{3\}$$

Kurze Wiederholung

Rekurrenz beschreibt das Rückkehrverhalten einer Markowkette.

Kommunizieren und Periodizität

Kurze Wiederholung

Rekurrenz beschreibt das Rückkehrverhalten einer Markowkette.

Kommunizieren und Periodizität

Wie oft 'besucht' eine Markowkette einen bestimmten Zustand i?

Rekurrenz

Kurze Wiederholung

Definiere folgende zwei Begriffe für Zustände:

Rekurrenz

Definiere folgende zwei Begriffe für Zustände:

▶ 'rekurrent' heißt, dass eine Markowkette einen Zustand unendlich oft besucht.

Rekurrenz

Definiere folgende zwei Begriffe für Zustände:

'rekurrent' heißt, dass eine Markowkette einen Zustand unendlich oft besucht.

Kommunizieren und Periodizität

'transient' meint genau das Gegenteil.

Wir setzen für $n \in \mathbb{N}$:

$$f_{ij}^{(n)} = P_i (X_n = j, X_{n-1} \neq j, ..., X_1 \neq j)$$

Wir setzen für $n \in \mathbb{N}$:

$$f_{ij}^{(n)} = P_i (X_n = j, X_{n-1} \neq j, ..., X_1 \neq j)$$

Die Wahrscheinlichkeit bei Start in i zum ersten mal nach n Schritten den Zustand j zu besuchen.

Wir setzen für $n \in \mathbb{N}$:

$$f_{ij}^{(n)} = P_i (X_n = j, X_{n-1} \neq j, ..., X_1 \neq j)$$

Kommunizieren und Periodizität

Wir erkennen $f_{ii}^{(0)} = 0$ uns setzen weiter:

$$f_{ij}^* = \sum_{n=1}^{\infty} f_{ij}^{(n)}$$
 und $p_{ij}^* = \sum_{n=1}^{\infty} p_{ij}^{(n)}$

Wir setzen für $n \in \mathbb{N}$:

$$f_{ij}^{(n)} = P_i (X_n = j, X_{n-1} \neq j, ..., X_1 \neq j)$$

Wir erkennen $f_{ii}^{(0)} = 0$ uns setzen weiter:

Konvergenz der Übergangsmatrix

$$f_{ij}^* = \sum_{n=1}^{\infty} f_{ij}^{(n)}$$
 und $p_{ij}^* = \sum_{n=1}^{\infty} p_{ij}^{(n)}$

 $ightharpoonup f_{ii}^*$ ist die Wahrscheinlichkeit je von i nach j zu gelangen.

Wir setzen für $n \in \mathbb{N}$:

$$f_{ij}^{(n)} = P_i (X_n = j, X_{n-1} \neq j, ..., X_1 \neq j)$$

Wir erkennen $f_{ii}^{(0)} = 0$ uns setzen weiter:

$$f_{ij}^* = \sum_{n=1}^{\infty} f_{ij}^{(n)}$$
 und $p_{ij}^* = \sum_{n=1}^{\infty} p_{ij}^{(n)}$

- $ightharpoonup f_{ii}^*$ ist die Wahrscheinlichkeit je von i nach j zu gelangen.
- \triangleright p_{ii}^* ist die erwartete Anzahl an Besuchen in j bei Start in i.

Wir setzen für $n \in \mathbb{N}$:

$$f_{ij}^{(n)} = P_i (X_n = j, X_{n-1} \neq j, ..., X_1 \neq j)$$

Wir erkennen $f_{ii}^{(0)} = 0$ uns setzen weiter:

$$f_{ij}^* = \sum_{n=1}^{\infty} f_{ij}^{(n)}$$
 und $p_{ij}^* = \sum_{n=1}^{\infty} p_{ij}^{(n)}$

Es gilt nämlich:

$$p_{ij}^* = \sum_{n=1}^{\infty} p_{ij}^{(n)} = \sum_{n=1}^{\infty} E_i \left(1_{\{X_n = j\}} \right) = E_i \left(\sum_{n=1}^{\infty} 1_{\{X_n = j\}} \right)$$
= E_i (Anzahl der Besuche in j)

Wir nennen eine ZV

$$\tau:\Omega\to\mathbb{N}_0$$

Wir nennen eine ZV

$$au:\Omega o\mathbb{N}_0$$

Kommunizieren und Periodizität

Stoppzeit, wenn für alle $n \ge 0$ das Ereignis

$$\{\omega:\tau(\omega)=n\}$$

nur von $X_0, ..., X_n$ abhängt.

Wir nennen eine ZV

$$au:\Omega o\mathbb{N}_0$$

Kommunizieren und Periodizität

Stoppzeit, wenn für alle $n \ge 0$ das Ereignis

$$\{\omega : \tau(\omega) = n\}$$

nur von $X_0, ..., X_n$ abhängt.

Dies bedeutet für ein geeignetes $A \subset I^{n+1}$:

$$\{\tau = n\} = \{(X_0, ..., X_n) \in A\}$$

Wir nennen eine ZV

$$\tau:\Omega\to\mathbb{N}_0$$

Kommunizieren und Periodizität

Stoppzeit, wenn für alle n > 0 das Ereignis

$$\{\omega : \tau(\omega) = n\}$$

nur von $X_0, ..., X_n$ abhängt.

Dies bedeutet für ein geeignetes $A \subset I^{n+1}$:

$$\{\tau = n\} = \{(X_0, ..., X_n) \in A\}$$

Im Folgenden schreiben wir B_i für die Anzahl der Besuche in i.

Kommunizieren und Periodizität

Aussage: $P_i(B_i \geq m) = (f_{ii}^*)^m, m \in \mathbb{N}$

Beweis:

Kurze Wiederholung

Aussage: $P_i(B_i \geq m) = (f_{ii}^*)^m, m \in \mathbb{N}$

Beweis:

Kurze Wiederholung

Seien:

$$\tau_1(\omega) = \inf\{n \in \mathbb{N} : X_n(\omega) = i\}$$

$$\tau_{m+1}(\omega) = \inf\{n > \tau_m(\omega) : X_n(\omega) = i\}$$

Aussage: $P_i(B_i \geq m) = (f_{ii}^*)^m, m \in \mathbb{N}$

Beweis:

Seien:

$$\tau_1(\omega) = \inf\{n \in \mathbb{N} : X_n(\omega) = i\}$$

$$\tau_{m+1}(\omega) = \inf\{n > \tau_m(\omega) : X_n(\omega) = i\}$$

Es ist $\tau_m(\omega)$ der Zeitpunkt des m-ten Besuches in *i*.

Und wenn dieser nicht existiert, dann ist $\tau_m(\omega) = \infty$.

Aussage: $P_i(B_i \geq m) = (f_{ii}^*)^m, m \in \mathbb{N}$ Beweis:

Bemerkung: Die τ_m sind Stoppzeiten.

Setzen wir nämlich A_{mn} als die Menge der Folgen von Realisationen $(j_0,...,j_{n-1}) \in I^n$ mit $j_0 = i$, welche i noch m-1 weitere Male besucht haben.

Dann ist

$${X_0 = i, \tau_m = n} = {(X_0, ..., X_{n-1}) \in A_{mn}, X_n = i}.$$

Aussage:
$$P_i(B_i \ge m) = (f_{ii}^*)^m, m \in \mathbb{N}$$

Beweis:

Jetzt sehen wir

$$\{\tau_m < \infty\} = \{B_i \ge m\}.$$

Kommunizieren und Periodizität

Die Behauptung beweisen wir nun nach Induktion:

Für
$$m = 1$$
 gilt

$$P_i(\tau_m < \infty) = (f_{ii}^*)^m$$
.

Die Wahrscheinlichkeit **einmal** zu i zurückzukehren.

Aussage: $P_i(B_i \geq m) = (f_{ii}^*)^m, m \in \mathbb{N}$ Beweis:

Jetzt sehen wir

$$\{\tau_m < \infty\} = \{B_i \ge m\}.$$

Kommunizieren und Periodizität

Die Behauptung beweisen wir nun nach Induktion:

Für m=1 gilt

$$P_i(\tau_m < \infty) = (f_{ii}^*)^m$$
.

Die Wahrscheinlichkeit einmal zu i zurückzukehren.

Wir definieren

$$D_n^{n+k} = \{X_{n+1} \neq i, ..., X_{n+k-1} \neq i, X_{n+k} = i\}$$

Aussage: $P_i(B_i \geq m) = (f_{ii}^*)^m, m \in \mathbb{N}$

Beweis:

Kurze Wiederholung

Nun machen wir den Induktionsschritt:

$$P_i(\tau_m < \infty) = (f_{ii}^*)^m \Rightarrow P_i(\tau_{m+1} < \infty) = (f_{ii}^*)^{m+1}$$

Kurze Wiederholung

Aussage: $P_i(B_i \geq m) = (f_{ii}^*)^m, m \in \mathbb{N}$ Beweis:

$$P_i\left(\tau_{m+1}<\infty\right)=\sum_{k=1}^{\infty}\sum_{m=1}^{\infty}P_i\left(\tau_{m+1}-\tau_m=k,\tau_m=n\right)$$

Aussage: $P_i(B_i \geq m) = (f_{ii}^*)^m, m \in \mathbb{N}$ Beweis:

$$P_{i}(\tau_{m+1} < \infty) = \sum_{k=1}^{\infty} \sum_{n=1}^{\infty} P_{i}(\tau_{m+1} - \tau_{m} = k, \tau_{m} = n)$$

$$= \sum_{k=1}^{\infty} \sum_{n=1}^{\infty} P_{i}(\tau_{m+1} - \tau_{m} | \tau_{m} = n) P_{i}(\tau_{m} = n)$$

Aussage: $P_i(B_i \ge m) = (f_{ii}^*)^m, m \in \mathbb{N}$

Beweis:

$$= \sum_{k=1}^{\infty} \sum_{n=1}^{\infty} P_i (\tau_{m+1} - \tau_m | \tau_m = n) P_i (\tau_m = n)$$

$$= \sum_{k=1}^{\infty} \sum_{n=1}^{\infty} P_i (D_n^{n+k} | X_n = i, (X_0, ..., X_{n-1}) \in A_{mn}) P_i (\tau_m = n)$$

Aussage: $P_i(B_i \geq m) = (f_{ii}^*)^m, m \in \mathbb{N}$ Beweis:

$$= \sum_{k=1}^{\infty} \sum_{n=1}^{\infty} P_{i} \left(D_{n}^{n+k} | X_{n} = i, (X_{0}, ..., X_{n-1}) \in A_{mn} \right) P_{i} (\tau_{m} = n)$$

$$= \sum_{k=1}^{\infty} \sum_{n=1}^{\infty} P_{i} \left(D_{n}^{n+k} | X_{n} = i \right) P_{i} (\tau_{m} = n)$$

Aussage: $P_i(B_i \geq m) = (f_{ii}^*)^m, m \in \mathbb{N}$ Beweis:

$$= \sum_{k=1}^{\infty} \sum_{n=1}^{\infty} P_i \left(D_n^{n+k} | X_n = i \right) P_i (\tau_m = n)$$

$$= \sum_{k=1}^{\infty} \sum_{n=1}^{\infty} P_i \left(D_0^k | X_0 = i \right) P_i (\tau_m = n)$$

Aussage: $P_i(B_i \geq m) = (f_{ii}^*)^m, m \in \mathbb{N}$

Beweis:

$$= \sum_{k=1}^{\infty} \sum_{n=1}^{\infty} P_i \left(D_0^k | X_0 = i \right) P_i (\tau_m = n)$$

$$= \sum_{k=1}^{\infty} f_{ii}^{(k)} \underbrace{P_i (\tau_m < \infty)}_{\left(f_{ii}^* \right)^m} = (f_{ii}^*)^{m+1}$$

Kriterium für Rekurrenz - Rekurrenzsatz

Wir schauen uns noch einmal die Gleichung von eben an:

$$P_i(B_i \geq m) = (f_{ii}^*)^m$$

Kriterium für Rekurrenz - Rekurrenzsatz

Wir schauen uns noch einmal die Gleichung von eben an:

$$P_i(B_i \geq m) = (f_{ii}^*)^m$$

Wir überlegen uns, dass ein Zustand rekurrent ist genau dann wenn

$$f_{ii}^*=1,$$

denn nun klappt die obige Gleichung für alle $m \in \mathbb{N}$.

Kriterium für Rekurrenz - Rekurrenzsatz

Wir schauen uns noch einmal die Gleichung von eben an:

$$P_i(B_i \geq m) = (f_{ii}^*)^m$$

Wir überlegen uns, dass ein Zustand rekurrent ist genau dann wenn

$$f_{ii}^*=1,$$

denn nun klappt die obige Gleichung für alle $m \in \mathbb{N}$.

Dies ist aber äquivalent zu

$$p_{ii}^* = \infty$$
.

Dass wir also bei Start in i, den Zustand i unendlich oft wieder besuchen.

Mehrdimensionale Irrfahrt

Sei

$$Y_n = (Y_{n_1}, Y_{n_2}, ..., Y_{nd})$$

eine Folge von unabhängigen d-dimensionalen ZV in \mathbb{Z} .

Mehrdimensionale Irrfahrt

Sei

$$Y_n = (Y_{n_1}, Y_{n_2}, ..., Y_{nd})$$

Kommunizieren und Periodizität

eine Folge von unabhängigen d-dimensionalen ZV in \mathbb{Z} .

Wir fragen uns ob der Zustand

$$(0,0,...,0) \in \mathbb{Z}^d$$

rekurrent ist oder transient.

Sei

Kurze Wiederholung

$$Y_n = (Y_{n_1}, Y_{n_2}, ..., Y_{nd})$$

Kommunizieren und Periodizität

eine Folge von unabhängigen d-dimensionalen ZV in \mathbb{Z} .

Wir fragen uns ob der Zustand

$$(0,0,...,0) \in \mathbb{Z}^d$$

rekurrent ist oder transient.

Wir betrachten

$$p_{(0,\dots,0),(0,\dots,0)}^{(2n)} = \left(\binom{2n}{n} 2^{-2n}\right)^d \sim \left(\frac{1}{\sqrt{\pi n}}\right)^d$$

Mehrdimensionale Irrfahrt

Wir betrachten

$$p_{(0,\dots,0),(0,\dots,0)}^{(2n)} = \left(\binom{2n}{n} 2^{-2n}\right)^d \sim \left(\frac{1}{\sqrt{\pi n}}\right)^d$$

Kommunizieren und Periodizität

die Wahrscheinlichkeit nach 2n Schritten vom Ursprung zum Ursprung zurückzukehren.

Mehrdimensionale Irrfahrt

Wir betrachten

$$p_{(0,\dots,0),(0,\dots,0)}^{(2n)} = \left(\binom{2n}{n} 2^{-2n}\right)^d \sim \left(\frac{1}{\sqrt{\pi n}}\right)^d$$

Kommunizieren und Periodizität

die Wahrscheinlichkeit nach 2n Schritten vom Ursprung zum Ursprung zurückzukehren.

Die Markowkette ist für

d < 2 rekurrent und d > 3 transient.

Kurze Wiederholung

Mit dem Rekurrenzsatz prüfen wir wann $p_{ii}^* < \infty$

$$p_{ii}^* = \sum_{n=1}^{\infty} p_{ii}^{(n)}$$

$$= \frac{1}{(\sqrt{\pi})^d} \sum_{n=1}^{\infty} \left(\frac{1}{n}\right)^{\frac{d}{2}}$$

Kommunizieren und Periodizität

Und diese Summe divergiert nur für $d \le 2$.