

§ 75: MARKOW KETTEN

75.1. Motivation

Der Zustand eines Systems zur Zeit $n \in \mathbb{N}$ werde durch eine Zufallsvariable X_n beschrieben und soll nur von X_{n-1} abhängen (nicht jedoch von früheren Zuständen $X_{n-2}, X_{n-3}, \dots$). Wir möchten das zeitliche Verhalten dieses Systems studieren, insbesondere das Langzeitverhalten für $n \rightarrow \infty$.

Prozesse dieser Art sind in der Informatik z.B. bei der Untersuchung der Auslastung von Servern wichtig (Warteschlangenmodelle).

75.2. Def.: Ein stochastischer Prozess ist eine Familie (X_t)

von Zufallsvariablen mit $t \in \mathbb{R}$ oder $t \in \mathbb{N}$. Wir denken dabei an t als Zeitparameter, der kontinuierlich oder diskret ist.

Ein diskreter stochastischer Prozess $(X_n), n \in \mathbb{N}$ heißt Markowkette, wenn die Verteilung von X_n bei gegebenem X_{n-1} nicht von den früheren Verteilungen $X_k, k \leq n-1$ abhängt:

$$\begin{aligned} P(X_n = i_n \mid X_{n-1} = i_{n-1}, X_{n-2} = i_{n-2}, \dots) \\ = P(X_n = i_n \mid X_{n-1} = i_{n-1}). \end{aligned}$$

Bem.: Wichtig sind insbes. Markowketten, die nur endlich viele Zustände annehmen:

$$P(X_n \in \{1, \dots, k\}) = 1.$$

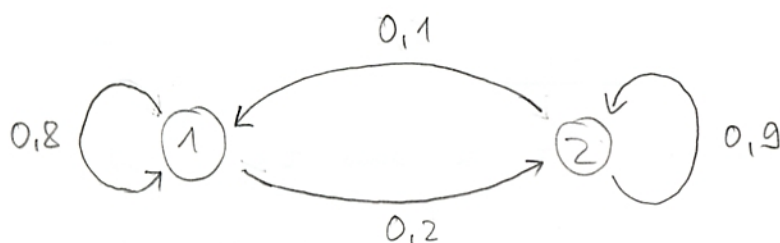
75.3. Beispiel mit Definitionen

Jedes Jahr ziehen 10% der Bevölkerung außerhalb Kaliforniens nach Kalifornien, und 20% der Bevölkerung Kaliforniens zieht aus.

Eine Person befindet sich im Jahr $n+1$ in einem von 2 Zuständen:

$$X_{n+1} = \begin{cases} 1 & (\text{Person wohnt in Kalifornien}) \\ 2 & (\text{" " " nicht in "}) \end{cases}$$

Der Zustand im Jahr n lässt sich dann durch ein graphisches Modell mit Übergangswahrscheinlichkeiten beschreiben:



Sei p_{ij}^n die Ws., dass ein Zustand j zur Zeit $n-1$ in den Zustand i übergeht (z.B. $p_{12}^n = 0,1$):

$$p_{ij}^n = P(X_n = i \mid X_{n-1} = j)$$

Wir definieren die Matrix der Übergangswahrscheinlichkeiten (Übergangsmatrix) durch

$$M_n := (p_{ij}^n) \in \mathbb{R}^{k \times k} \quad (\text{bei } k \text{ Zuständen})$$

Im Beispiel: $M_n = \begin{pmatrix} 0,8 & 0,1 \\ 0,2 & 0,9 \end{pmatrix}$

Die Verteilung von X_n auf die Zustände $i = 1, \dots, k$ werde durch einen Vektor $u_n \in \mathbb{R}^k$ beschrieben:

$$u_n = \begin{pmatrix} u_{n1} \\ \vdots \\ u_{nk} \end{pmatrix}$$

Dann berechnet sich u_n aus u_{n-1} durch

$$u_n = M_n u_{n-1}$$

Sind im Beispiel zur Zeit $n-1$ 60% der Bevölkerung außerhalb Kaliforniens, gilt:

$$u_{n-1} = \begin{pmatrix} 0,4 \\ 0,6 \end{pmatrix}$$

$$u_n = \begin{pmatrix} 0,8 & 0,1 \\ 0,2 & 0,9 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 0,4 \\ 0,6 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0,38 \\ 0,62 \end{pmatrix}$$

Im Jahr n sind somit 62% außerhalb Kaliforniens.

75.4. Def.: Eine Markovkette (X_n) heißt homogen oder Kette mit stationären Übergangswahrscheinlichkeiten, wenn die Übergangsmatrix M_n unabhängig von der Zeit n ist.

$$M_n = M \quad \forall n \in \mathbb{N}.$$

75.5. Bemerkungen

- a) Beispiel 75.3. beschreibt eine homogene Markowkette.
- b) Wir nennen eine Matrix $A = (a_{ij}) \in \mathbb{R}^{k \times k}$ eine stochastische Matrix, wenn alle Einträge nichtnegativ sind und die Spaltensummen 1 sind:

$$a_{ij} \geq 0 \quad \forall i, j \in \{1, \dots, n\}$$

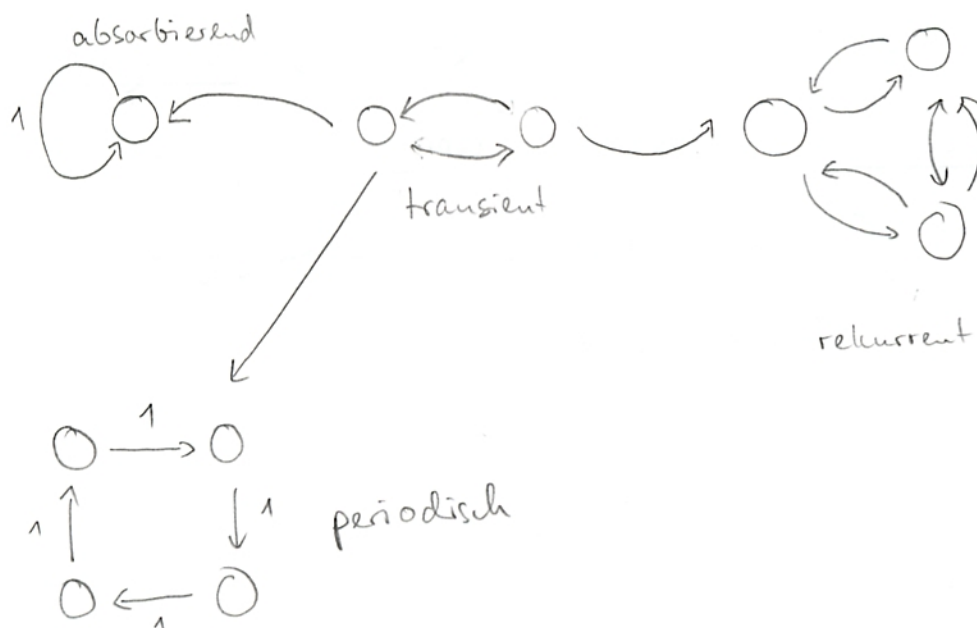
$$\sum_{i=1}^n a_{ij} = 1 \quad \forall j \in \{1, \dots, n\}$$

Übergangsmatrizen sind Beispiele für stochast. Matrizen.

- c) In der Stochastikliteratur werden oft Zeilenvektoren u_n betrachtet und man definiert p_{ij}^n als die Übergangsws. von Zustand i nach Zustand j. Dann ist

$$u_n = u_{n-1} M_n$$

und stochastische Matrizen haben Zeilensumme 1.

75.6. Zustandsbeschreibung endlicher homogener Markowketten

Def.: Sei (X_n) eine endliche homogene Markovkette.

Ein Zustand i heißt

a) transient, wenn $P(X_m \neq i \ \forall m > n \mid X_n = i) > 0$
(kann verlassen werden)

b) rekurrent, wenn $P(X_m \neq i \ \forall m > n \mid X_n = i) = 0$
(mit Ws. 1 kehren wir zurück)

c) periodisch mit Periode l , wenn $P(X_{n+l} = i \mid X_n = i) = 1$

Eine Menge I von Zuständen heißt absorbierend,
wenn $P(X_{n+1} \in I \mid X_n \in I) = 1$.

Um das Zeitverhalten von Markovketten zu verstehen, müssen wir stochastische Matrizen näher untersuchen:

75.7. Satz (Eigenwerte stochastischer Matrizen)

Sei $M = (p_{ij}) \in \mathbb{R}^{k \times k}$ eine stochastische Matrix. Dann gilt:

a) $\lambda = 1$ ist Eigenwert von M^T

b) $|\lambda| \leq 1$ für alle Eigenwerte λ von M und M^T .

c) $\lambda = 1$ ist einziger Eigenwert von M^T mit $|\lambda| = 1$,
falls $\min_j p_{jj} > 0$.

Beweis: Wir zeigen nur (a) und (b):

a) Ist M stochastisch, so hat $A = M^T$ Zeilensumme 1.

$$\Rightarrow A \begin{pmatrix} 1 \\ \vdots \\ 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \sum_j a_{1j} \\ \vdots \\ \sum_j a_{nj} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 \\ \vdots \\ 1 \end{pmatrix}$$

Somit ist $\begin{pmatrix} 1 \\ \vdots \\ 1 \end{pmatrix}$ Eigenvektor von A zum Eigenwert $\lambda = 1$.

b) Betrachte die Spaltensummennorm

$$\|M\|_1 = \max_j \left(\sum_{i=1}^n |p_{ij}| \right) = 1$$

Dann gilt nach 50.8 für jeden Eigenwert λ von M :

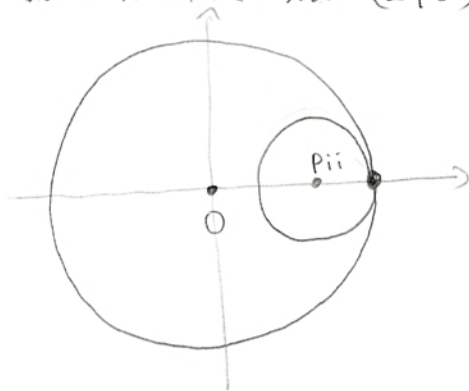
$$|\lambda| \leq \|M\|_1 = 1.$$

Für M^T betrachtet man die Zeilensummennorm.

c) Nach dem Satz von Gerschgorin (50.10) gibt es zu jedem Eigenwert λ von $M^T = (a_{ij})$ mit

$$|\lambda - p_{ii}| \leq \sum_{\substack{j=1 \\ j \neq i}}^k |a_{ij}| = 1 - p_{ii}$$

Also liegt λ in dem Kreis mit Mittelpunkt p_{ii} und Radius $1 - p_{ii}$. Er berührt den Einheitskreis von innen in $(1, 0)$:



Aus $|\lambda| = 1$ folgt somit:

$$\lambda = 1.$$

Bem.: Aussage 75.7 (c) gilt auch für M statt M^T .

75.8. Bedeutung des Eigenwerts $\lambda = 1$

Wir interessieren uns für das Verhalten einer endlichen homogenen Markowskette (X_n) für $n \rightarrow \infty$.

Für einen Anfangszustand u_0 und eine Übergangsmatrix $\Pi = (p_{ij})$ gilt:

$$u_1 = \Pi u_0$$

$$u_2 = \Pi u_1 = \Pi^2 u_0$$

$$\vdots$$

$$u_n = \Pi^n u_0$$

Ist u_0 Eigenvektor von Π zum Eigenwert $\lambda = 1$, gilt:

$$u_n = \Pi^n u_0 = \lambda^n u_0 = u_0 \quad \forall n \in \mathbb{N},$$

d.h. der Zustand u_0 ist stabil.

Darüber hinaus kann man Folgendes zeigen:

75.9. Satz (Potenzen stochastischer Matrizen)

Sei Π eine stochastische Matrix. Genau dann ex.

$\lim_{n \rightarrow \infty} \Pi^n$, wenn 1 der einzige Eigenwert von Π vom Betrag 1 ist.

Beweis. eines Teilergebnisses:

Wir zeigen: Sei λ ein Eigenwert von Π mit $|\lambda| = 1$.

Falls $\lim_{n \rightarrow \infty} \Pi^n$ ex., ist 1 einziger

Eigenwert von Π vom Betrag 1.

Sei $v \neq 0$ ein Eigenvektor von M zum Eigenwert λ mit $|\lambda| = 1$:

$$Mv = \lambda v \quad \Rightarrow \quad M^n v = \lambda^n v \quad \forall n \in \mathbb{N}$$

Würde $\lim_{n \rightarrow \infty} M^n$ ex., hätten wir

$$\left(\lim_{n \rightarrow \infty} M^n \right) v = \lim_{n \rightarrow \infty} (M^n v) = \lim_{n \rightarrow \infty} (\lambda^n v) = \left(\lim_{n \rightarrow \infty} \lambda^n \right) v$$

Also würde auch $\lim_{n \rightarrow \infty} \lambda^n = \mu$ existieren. Dann wäre auch

$$\mu = \lim_{n \rightarrow \infty} \lambda^{n+1} = \lambda \lim_{n \rightarrow \infty} \lambda^n = \lambda \mu.$$

Wegen $|\lambda| = 1$ ist auch $|\lambda^n| = 1$ und somit $|\mu| = 1 \neq 0$.

Aus $\mu = \lambda \mu$ folgt dann (nach Division durch μ),

$$\lambda = 1.$$

□

75, 10. Gegenbeispiel

Wir betrachten eine stochastische Matrix, die Eigenwerte λ mit $|\lambda| = 1$, aber $\lambda \neq 1$ besitzt:

$$M = \begin{pmatrix} 0 & 1 & & \\ & \ddots & \ddots & \\ & & 1 & 0 \\ 1 & & & \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^{k \times k}$$

Sie beschreibt eine zyklische Verschiebung.

$$\text{Sei } \alpha = e^{2\pi i/k} = \cos \frac{2\pi}{k} + i \sin \frac{2\pi}{k}$$

$$(\Rightarrow \alpha^k = e^{2\pi i} = 1)$$

Setzen wir

$$v_j = \begin{pmatrix} 1 \\ \alpha^j \\ \alpha^{2j} \\ \vdots \\ \alpha^{(k-1)j} \end{pmatrix} \quad 0 \leq j \leq k-1$$

So folgt wegen $\alpha^k = 1$:

$$A v_j = \begin{pmatrix} \alpha^j \\ \alpha^{2j} \\ \vdots \\ \alpha^{kj} \end{pmatrix} = \alpha^j v_j$$

Also sind $1, \alpha^1, \alpha^2, \dots, \alpha^{k-1} \in \mathbb{C}$ sämtliche Eigenwerte von M . Alle haben Betrag 1.

75.11. Markov-Ketten im Gleichgewicht

Eine endliche homogene Markowkette (X_n) ist im Gleichgewicht, falls zu ihrer Übergangsmatrix $M = (p_{ij})$ ein Zustand u ex. mit

$$Mu = u,$$

d.h. u ist Eigenvektor zum Eigenwert 1, und es gilt:

$$\sum_{i=1}^n u_i = 1, \quad u_i \geq 0, \quad \text{für } i=1, \dots, n$$

75.12. Beispiel

Im Beispiel 75.3 war die Übergangsmatrix gegeben durch:

$$M = \begin{pmatrix} 0,8 & 0,1 \\ 0,2 & 0,9 \end{pmatrix}$$

Berechnung der Eigenwerte:

$$0 = \begin{vmatrix} 0,8-\lambda & 0,1 \\ 0,2 & 0,9-\lambda \end{vmatrix} = (0,8-\lambda)(0,9-\lambda) - 0,02$$

$$= 0,72 - 0,8\lambda - 0,9\lambda + \lambda^2 - 0,02$$

$$= \lambda^2 - 1,7\lambda + 0,7$$

$$\lambda_{1/2} = \frac{1,7 \pm \sqrt{1,7^2 - 4 \cdot 0,7}}{2} = \frac{1,7 \pm \sqrt{2,89 - 2,8}}{2}$$

$$= \frac{1,7 \pm 0,3}{2}$$

$$\lambda_1 = 1$$

$$\lambda_2 = 0,7.$$

Eigenvektor zu $\lambda_1 = 1$:

$$\begin{pmatrix} -0,2 & 0,1 \\ 0,2 & -0,1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \end{pmatrix}$$

$$\Rightarrow -0,2x + 0,1y = 0$$

$$x = \frac{1}{2}y$$

$$v = \begin{pmatrix} \alpha \\ 2\alpha \end{pmatrix}, \quad \alpha \neq 0.$$

Da v eine Verteilung auf die Zustände beschreiben soll, muss gelten: $v_i \geq 0$, $\sum_{i=1}^n v_i = 1$

$$\Rightarrow v = \begin{pmatrix} 1/3 \\ 2/3 \end{pmatrix}$$

Dies beschreibt den Gleichgewichtszustand.

$1/3$ der Personen wohnt in Kalifornien, $2/3$ außerhalb.

Wann ist es möglich, bei einer Markowkette von einem Zustand zu einem beliebigen anderen zu gelangen?

75.12. Def.: Eine stochastische Matrix $M = (p_{ij}) \in \mathbb{R}^{k \times k}$ heißt transitiv (irreduzibel), wenn man von jedem Zustand n zu jedem anderen Zustand m mit positiver Wahrscheinlichkeit in endlich vielen Schritten gelangen kann:

Es gibt ein r von r , so dass für $M^r = B = (b_{ij})$ gilt:

$$b_{mn} > 0.$$

75.13. Praktisches Kriterium für Transitivität

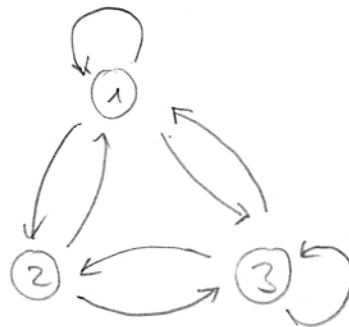
Man zeichnet zur Übergangsmatrix $M = (p_{ij})$ einen gerichteten Graphen: Ist $p_{ij} > 0$, zeichnet man einen Pfeil von j nach i .

Falls man von jedem Zustand längs solcher Pfeile zu jedem anderen Zustand gelangt, ist M transitiv, andernfalls nicht.

75.14. Beispiele

a)

$$M = \begin{pmatrix} \frac{1}{2} & \frac{1}{2} & \frac{1}{4} \\ \frac{1}{4} & 0 & \frac{1}{4} \\ \frac{1}{4} & \frac{1}{2} & \frac{1}{2} \end{pmatrix}$$

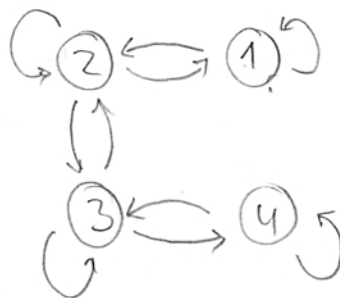


irreduzibel: Es gibt von jedem Punkt ein Weg zu jedem anderen Punkt.

beachte: Der Weg darf mehrere Pfeile umfassen.
Daher führt auch ein Weg von ② nach ②.

b)

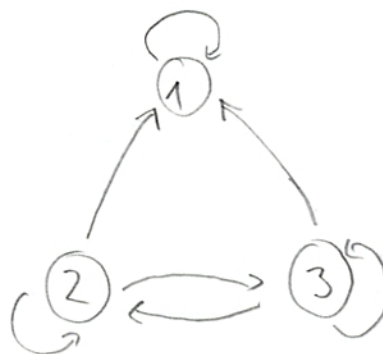
$$M = \begin{pmatrix} \frac{3}{4} & \frac{1}{4} & & \\ \frac{1}{4} & \frac{1}{2} & \frac{1}{4} & \\ & \frac{1}{4} & \frac{1}{2} & \frac{1}{4} \\ & & \frac{1}{4} & \frac{3}{4} \end{pmatrix}$$



irreduzibel

c)

$$M = \begin{pmatrix} & \frac{2}{5} & \frac{1}{4} \\ 1 & \frac{1}{5} & \frac{1}{4} \\ & \frac{2}{5} & \frac{1}{2} \end{pmatrix}$$



reduzibel: Es führt z.B. kein Weg von ① nach ②