

# Algorithmische Mathematik II

Dozent

Professor Dr. Patrik Ferrari

Mitschrift

Maximilian Keßler

Version

10. Mai 2021 11:57

## Zusammenfassung

Bei folgenden Vorlesungsnotizen handelt es sich um (ino zielle) Mitschriften zur Vorlesung 'Algorithmische Mathematik II', die im Sommersemester 2021 an der Universität Bonn gehalten wird. Ich garantiere weder für Korrektheit noch Vollständigkeit dieser Notizen, und bin dankbar für jegliche Art von Korrektur, sowohl inhaltlich, als auch Tippfehler.

Bemerkungen, die nicht zum eigentlichen Vorlesungsinhalte gehören, wurden mit einem \* gekennzeichnet. Sie werden nach eigenem Ermessen hinzugefügt, um weitere Details oder evtl. mündliche Anmerkungen beizufügen.

Manche Umgebungen sind mit einem : versehen. Das ist dann der Fall, wenn ihr Inhalt so, oder zumindest in sehr ähnlicher Form, in der Vorlesung vorkam (unter Umständen auch mündlich), ich aber die Umgebung der Aussage geändert habe. Das ist z.B. dann der Fall, wenn ich aus Aussagen, die einfach erwähnt werden, ein **Lemma** mache, um sie hervorzuheben.

Weitere Informationen finden sich bei [GitHub](#) oder auf der [Vorlesungs-homepage](#)

# Inhaltsverzeichnis

Übersicht der Vorlesungen	3
0.1    Mehrstufige Modelle	4
0.1.1    Produktmodelle	5
0.1.2    Markovketten (MK)	7
Stichwortverzeichnis	12

## Übersicht der Vorlesungen

<b>Vorlesung 1 (Mi 05 Mai 2021 10:11)</b>	<b>4</b>
Mehrstufige Modelle. Produktmodelle.	
<b>Vorlesung 2 (Mo 10 Mai 2021 10:15)</b>	<b>7</b>
Markov-Ketten. Übergangsmatrizen.	

## 0.1 Mehrstufige Modelle

Sei eine Folge von  $n$  Zufallsexperimenten in den Wahrscheinlichkeitsräumen  $\Omega_1, \Omega_2, \dots, \Omega_n$  gegeben. Wir definieren ein  **$n$ -stufiges Zufallsexperiment** durch

- $\Omega = \Omega_1 \times \Omega_2 \times \dots \times \Omega_n$  ist  $\mathcal{P}(\Omega_1, \dots, \Omega_n) = \mathcal{P}(\Omega)$ ,  $1 \leq k \leq n$
- $F = \mathcal{P}(\Omega)$
- Definiere die Zufallsvariablen

$$X_k(\omega) = \omega_k, \quad 1 \leq k \leq n.$$

Den Index  $k$  interpretieren wir hierbei als Zeit.  $k \rightarrow X_k$  ist eine Trajektion von  $\Omega \rightarrow \mathcal{P}(\Omega_1, \dots, \Omega_n)$ ?

- $\mathcal{P} = ?$ . Wir konstruieren  $\mathcal{P}$  auf  $\mathcal{P}(\Omega_1, \dots, \Omega_n)$  mit
  - (a) Der Anfangsverteilung  $\mathcal{P}(X_1 = x_1) = p_1 p_{x_1}$  für alle  $x_1 \in \Omega_1$ .
  - (b) Den bedingten Verteilungen

$$\mathcal{P}(X_k = x_k | X_1 = x_1, X_2 = x_2, \dots, X_{k-1} = x_{k-1}) = p_k p_{x_k | x_1, \dots, x_{k-1}}.$$

für alle  $x_l \in \Omega_l$ ,  $1 \leq l \leq k-1$ , sodass  $\mathcal{P}(X_1 = x_1, \dots, X_k = x_k) \geq 0$ .

i

**Bemerkung\*.** Man kann das Allgemeiner machen, indem wir  $F$  als die Produktsigmaalgebra der  $F_i$  wählen.

**Satz 0.1.** Sei  $p, p_q$  die Massenfunktion einer Wahrscheinlichkeitsverteilung auf  $\Omega_1$  und  $p_k p_{x_k | x_1, \dots, x_{k-1}}$  für alle  $1 \leq k \leq n$  mit  $x_1 \in \Omega_1, \dots, x_{k-1} \in \Omega_{k-1}$  eine Massenfunktion auf  $\Omega_k$ . Dann existiert eine eindeutige Wahrscheinlichkeitsverteilung  $\mathcal{P}$  auf  $\mathcal{P}(\Omega_1, \dots, \Omega_n)$ , sodass

- (a)  $\mathcal{P}(X_1 = x_1) = p_1 p_{x_1}$  für alle  $x_1 \in \Omega_1$
  - (b)  $\mathcal{P}(X_k = x_k | X_1 = x_1, \dots, X_{k-1} = x_{k-1}) = p_k p_{x_k | x_1, \dots, x_{k-1}}$
- Die Wahrscheinlichkeitsverteilung  $\mathcal{P}$  hat die Massenfunktion

$$p(x_1, \dots, x_n) = p_1 p_{x_1} p_2 p_{x_2 | x_1} \dots p_n p_{x_n | x_1, \dots, x_{n-1}}.$$

**Beweis.** 1) Nimm zunächst an, dass solch ein Maß existiert, wir zeigen die letzte Aussage. Sei  $\mathcal{P}$  sodass (a) und (b) erfüllt sind. Dann ist

$$\text{für } 1 \leq k \leq n: \mathcal{P}(X_1 = x_1, \dots, X_k = x_k) = p_1 p_{x_1} \dots p_k p_{x_k | x_1, \dots, x_{k-1}}.$$

- Für  $k=1$  gilt das (aus (a)).
- Falls es für  $k-1$  gilt, so haben wir die Fälle
- $p_1 p_{x_1} \dots p_{k-1} p_{x_{k-1} | x_1, \dots, x_{k-2}} = 0$ , dann ist 0 = 0 wahr.
- Falls  $p_1 p_{x_1} \dots p_{k-1} p_{x_{k-1} | x_1, \dots, x_{k-2}} > 0$ , so ist

$$\begin{aligned} \mathcal{P}(X_1 = x_1, \dots, X_k = x_k) &= \mathcal{P}(X_k = x_k | X_1 = x_1, \dots, X_{k-1} = x_{k-1}) \mathcal{P}(X_1 = x_1, \dots, X_{k-1} = x_{k-1}) \\ &= p_k p_{x_k | x_1, \dots, x_{k-1}} \cdot p_1 p_{x_1} \dots p_{k-1} p_{x_{k-1} | x_1, \dots, x_{k-2}} = p_1 p_{x_1} \dots p_k p_{x_k | x_1, \dots, x_{k-1}} \end{aligned}$$

Normierung:  $\sum_{x \in \mathcal{X}} p(x_1, \dots, x_n) = 1$  mit  $x_k \in \mathcal{X}_k$  ist

$$\sum_{x \in \mathcal{X}} p(x_1, \dots, x_n) = \sum_{x_1 \in \mathcal{X}_1} \sum_{x_2 \in \mathcal{X}_2} \dots \sum_{x_n \in \mathcal{X}_n} p(x_1, \dots, x_n) = 1$$

Für Eigenschaft (b) ist

$$\begin{aligned} p(x_1, \dots, x_k, x_{k+1}, \dots, x_n) &= p(x_1, \dots, x_k) p(x_{k+1}, \dots, x_n | x_1, \dots, x_k) \\ &= p_1(x_1) p_2(x_2 | x_1) \dots p_k(x_k | x_1, \dots, x_{k-1}) p_{k+1}(x_{k+1} | x_1, \dots, x_k) \dots p_n(x_n | x_1, \dots, x_k) \end{aligned}$$

Also erhalten wir

$$p(x_k | x_1, \dots, x_{k-1}) = p_k(x_k | x_1, \dots, x_{k-1})$$

□

**Anmerkung.** Mir ist noch nicht klar, wo wir im Beweis des Satzes jetzt gezeigt haben wollen, dass solch ein Wahrscheinlichkeitsmaß existiert, das muss ich noch ausarbeiten.

Beweis  
nochmal  
sortieren

**Bemerkung.** Falls  $p_k(x_k | x_1, \dots, x_{k-1})$  nur eine Funktion von  $x_{k-1}, \dots, x_{k-m+1}$ , dann sagen wir, dass unser Modell ein Gedächtnis von  $m$  Schritten hat.

### 0.1.1 Produktmodelle

Falls  $p_k(x_k | x_1, \dots, x_{k-1}) = p_k(x_k)$ , d.h.  $x_k$  hängt nicht von den Werten  $x_1, \dots, x_{k-1}$  ab. Dann erhalten wir aus **Satz 0.1**, dass

$$p(x_1, \dots, x_n) = \prod_{k=1}^n p_k(x_k)$$

**Definition 0.2 (Produktmodell).** Die Wahrscheinlichkeitsverteilung  $P$  auf  $\mathcal{X}_1 \times \dots \times \mathcal{X}_n$  mit Massenfunktion

$$p(x_1, \dots, x_n) = \prod_{k=1}^n p_k(x_k)$$

heißt **Produkt von  $P_1, \dots, P_n$** . ( $P_k$  hat Massenfunktion  $p_k$ ).

**Notation.** Wir schreiben  $P = P_1 \times P_2 \times \dots \times P_n$ , wenn  $P$  das Produkt von  $P_1, \dots, P_n$  ist.

**Beispiel.** Seien  $n$  unabhängige 0-1-Experimente mit Erfolgswahrscheinlichkeit  $p$  gegeben. Also

$$\mathcal{X}_1 = \dots = \mathcal{X}_n = \{0, 1\}$$

und  $p_k(1) = p$ ,  $p_k(0) = 1 - p$  für  $k = 1, \dots, n$ . dann ist  $p(x) =$

**Satz 0.3.** Sei  $p, F, p_q$  ein Produktmodell. Dann ist für beliebige Ereignisse  $A_k, k = 1, \dots, n$ :

$$P(pA_1 \dots A_n q) = \prod_{k=1}^n P_k(pA_k q).$$

und  $P(p\tilde{A}_k q) = P_k(pA_k q)$ , wobei

$$\tilde{A}_k := 1 \dots k-1 \ A_k \ k+1 \dots n.$$

Deswegen sind  $\tilde{A}_1, \dots, \tilde{A}_n$  unabhängige Ereignisse.

**Bemerkung.** • Es ist  $\mathcal{F}_1, \dots, \mathcal{F}_n$   
 • Eigentlich müssen wir  $\mathcal{P}_i, \mathcal{F}_i, \mathcal{P}_i, q$  als entsprechende Wahrscheinlichkeitsräume betrachten, wir unterdrücken aber oft die Notation  $\mathcal{F}_i, \mathcal{P}_i$   
 Im Allgemeinen setzen wir

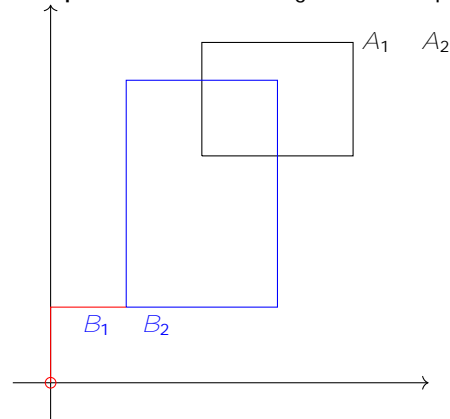
$$\mathcal{F} = \mathcal{F}_1 \vee \dots \vee \mathcal{F}_n.$$

wobei  $\mathcal{F}$  dann die  $\sigma$ -Algebra ist, die von  $A_1, \dots, A_n$  mit  $A_i \in \mathcal{F}_i$  erzeugt ist. Im Spezialfall  $\mathcal{F}_i = \mathcal{P}_i, q$  ergibt sich insbesondere wieder der uns bekannte Fall  $\mathcal{F} = \mathcal{P}_1, q$ .

Für Produktmodelle erhalten wir also  $\mathcal{F}_1, \dots, \mathcal{F}_n, \mathcal{F} = \mathcal{F}_1 \vee \dots \vee \mathcal{F}_n$  sowie  $\mathcal{P} = \mathcal{P}_1 \vee \dots \vee \mathcal{P}_n$ .

Beachte, dass  $\mathcal{F}_1 \vee \dots \vee \mathcal{F}_n = \mathcal{F}_1 \vee \dots \vee \mathcal{F}_n$  im Allgemeinen, wie das folgende Beispiel zeigt.

**Beispiel.** Im Fall  $n = 2$  ergibt sich beispielsweise folgende Situation:



Vorlesung 2  
 Mo 10 Mai 2021 10:15

### 0.1.2 Markovketten (MK)

- Setze  $X = (X_0, X_1, X_2, \dots, X_n)$ . Die Zeit beginnt hier bei  $k = 0$ .
- Betrachte  $\mathcal{S}_k = S$  für festes  $S$ , also

$$\mathcal{S}_k = \{x_0, \dots, x_n \mid x_i \in S, 0 \leq i \leq n\}.$$

**Definition 0.4 (Markovkette).** Eine **Markovkette** (abgekürzt: MK) ist ein mehrstufiges Modell mit der Eigenschaft

$$p_k(x_k \mid x_0, \dots, x_{k-1}) = p_k(x_k \mid x_{k-1}).$$

**Frage.** Sei  $S$  abzählbar. Wie beschreibt man die Übergänge von  $X_k$  nach  $X_{k+1}$ ?

**Definition 0.5 (Stochastische Matrix).** Eine Matrix  $P = (p_{x,y})_{x,y \in S}$  mit den Eigenschaften

- (a)  $\forall x,y \in S: p_{x,y} \geq 0$
  - (b)  $\forall x \in S: \sum_{y \in S} p_{x,y} = 1$
- heißt **stochastische Matrix**.

**Bemerkung\*.** Beachte, dass die Matrix in obiger Definition nicht zwingend endlich sein muss, Definitionen verallgemeinern sich kanonisch. Wir fordern aber, dass  $S$  abzählbar ist.

**Lemma 0.6.** Die Matrix  $P_k$  mit den Einträgen

$$p_{x,y}^{(k)} = P(Y_k = y \mid X_k = x, \mathcal{F}_{k-1})$$

ist eine stochastische Matrix.

*Beweis.* Offenbar ist  $p_{x,y}^{(k)} \geq 0$ . Zudem

$$\begin{aligned} \sum_{y \in S} p_{x,y}^{(k)} &= P(Y_k \in S \mid X_k = x, \mathcal{F}_{k-1}) \\ &= P(\text{wahr} \mid X_k = x, \mathcal{F}_{k-1}) \\ &= P(Y_k \in S \mid X_k = x, \mathcal{F}_{k-1}) \\ &= 1 \end{aligned}$$

weil es sich bei  $P(\cdot \mid X_k = x, \mathcal{F}_{k-1})$  um eine Wahrscheinlichkeitsverteilung handelt, und  $S = \bigcup_{y \in S} \{y\}$  eine disjunkte Vereinigung ist.  $\square$

**Bemerkung.**  $P_k$  ist eine sogenannte **Übergangsmatrix**. Sie beschreibt den Übergang der Markovkette von  $X_k$  nach  $X_{k+1}$ .

Die Massenfunktion einer Markovkette ist

$$p(x_0, x_1, \dots, x_n) = p_0(x_0) p_{x_0, x_1}^{(1)} \dots p_{x_{n-1}, x_n}^{(n)}.$$

wobei  $p_0$  die sogenannte **Anfangsverteilung** ist.

**Bemerkung.** Falls  $P_k = P$ , d.h. die Übergangsmatrix hängt nicht von  $k$  ab, dann heißt die Markovkette (zeitlich) **homogen**.

**Bemerkung.** Seien  $P, Q$  zwei stochastische Matrizen. Dann ist auch  $P \cdot Q$  eine stochastische Matrix, wobei

$$p_{x,y}^{P \cdot Q} = \sum_{z \in S} p_{x,z}^{(P)} q_{z,y}^{(Q)}.$$



Frage. Was ist

- 1)  $\mathbb{P}(X_n = x)$
- 2)  $\lim_{n \rightarrow \infty} \mathbb{P}(X_n = x)$  (Existiert dieser überhaupt?)
- 3) Ist  $\lim_{n \rightarrow \infty} \mathbb{P}(X_n = x)$  von  $x_0$  abhängig?

**Satz 0.7 (Massenfunktion in Markovketten).** Sei  $\mu_0$  der Zeilenvektor mit Elementen  $\mu_0(x), x \in S$ . Seien dazu  $P_1, P_2, \dots, P_n$  die Übergangsmatrizen einer Markovkette  $X = (X_0, X_1, \dots, X_n)$  auf  $S$ . Dann hat die Wahrscheinlichkeit von  $X_n$  die Massenfunktion

$$\mu_n(x) = \mathbb{P}(X_n = x) = \mu_0 \cdot P_1 \cdot \dots \cdot P_n(x) \quad \forall x \in S.$$

Beweis.

$$\begin{aligned} \mathbb{P}(X_n = x) &= \sum_{x_0, \dots, x_{n-1} \in S} \mathbb{P}(X_0 = x_0, \dots, X_{n-1} = x_{n-1}, X_n = x) \\ &= \mu_0(x_0) P_1(x_0, x_1) \dots P_n(x_{n-1}, x) \end{aligned}$$

□

Beispiel. (a) Produktmodelle sind Markovketten.

- (b) Irrfahrten (eng: 'Random Walk') auf  $\mathbb{Z}^d$  sind Markovketten:  
Sei  $S = \mathbb{Z}^d$  mit  $d \in \mathbb{N}$  fest. Die (symmetrische) Irrfahrt ist eine homogene Markovkette mit

$$P_k(x, y) = P(x, y) = \begin{cases} \frac{1}{2d} & \text{falls } x \sim y \\ 0 & \text{sonst} \end{cases}$$

In jedem Schritt bewegen wir uns also auf einen benachbarten Gitterpunkt.

- (c) **Urnenmodell von Ehrenfest.** Wir haben ein System mit  $N$  Teilchen, die auf zwei Urnen  $A, B$  verteilt sind. Zu jedem Zeitpunkt  $t \in \mathbb{N}$  wechselt eine zufällig ausgewählte Kugel die Urne.

In der Makroskopischen Modellierung sei  $n_A : \mathbb{N} \rightarrow \{0, 1, \dots, N\}$  die #Teilchen in A. Dann ist

$$n_A : \mathbb{N} \rightarrow S, \quad S = \{0, 1, \dots, N\}$$

und die Markovkette, die die Zeitentwicklung von  $n_A$  beschreibt, hat die Übergangsmatrix

$$P(x, y) = \begin{cases} \frac{1}{N} & \text{falls } y = x + 1 \\ \frac{1}{N} & \text{falls } y = x - 1 \\ 0 & \text{sonst} \end{cases}$$

Die Fälle spiegeln wieder, dass wir ein Teilchen aus  $A$  bzw.  $B$  gezogen haben, wobei der dritte Fall diejenigen  $y$  abdeckt, die wir nicht erreichen können, weil sich  $n_A$  immer nur um 1 ändert.





