

Fakultät Mathematik Institut für Stochastik, Professur für Angewandte Stochastik

STOCHASTIK

Prof. Dr. Anita Behme

Sommersemester 2019

Autor : Eric Kunze

E-Mail : eric.kunze@mailbox.tu-dresden.de

Inhaltsverzeichnis

0	Einleitung	2
1	Grundbegriffe der Wahrscheinlichkeitstheorie	3
	1.1 Wahrscheinlichkeitsräume	3
	1.2 Zufallsvariablen	7

— Kapitel 0 — EINLEITUNG

Literatur

Georgii : Stochastik (5. Auflage)Schilling : Wahrscheinlichkeit

■ Bauer: Wahrscheinlichkeitstheorie (5. Auflage)

 \blacksquare Krengel : Einführung in die W-Theorie und Statistik

Was ist Stochastik?

Altgriechisch SStochastikos" $(\sigma \tau \chi \alpha \tau \iota \kappa \zeta) \sim \beta$ charfsinnig im Vermuten"

Fragestellungen stammen insbesondere aus dem Glücksspiel, heute vielmehr auch aus der Versicherungsund Finanzmathematik - überall da, wo Zufall / Risiko / Chance auftaucht.

Was ist mathematische Stochastik?

- Beschreibt zufällige Phänomene in einer exakten Sprache.

 Bsp.: "Beim Würfeln erscheint jedes sechste Mal (im Schnitt) die Augenzahl 6" Gesetz der großen Zahlen
- lässt sich in zwei Teilgebiete unterteilen: Wahrscheinlichkeitstheorie & Statistik Die W-Theorie beschreibt und untersucht konkret gegebene Zufallssituationen. Dagegen zieht die Statistik Schlussfolgerungen aus Beobachtungen. Dabei benötigt sie die Modelle der W-Theorie - umgekehrt benötigt auch die W-Theorie die Statistik zur Bestätigung der Modelle.
- In diesem Semester konzentrieren wir uns auf die Wahrscheinlichkeitstheorie.

GRUNDBEGRIFFE DER WAHRSCHEINLICHKEITSTHEORIE

1.1 Wahrscheinlichkeitsräume

Ergebnisraum

Welche möglichen Ausgänge eines zufälligen Geschehens interessieren uns?

■ Beispiel

Würfeln: Augenzahl, aber nicht Lage, Fallhöhe, usw.

Definition 1.1 (Ergebnisraum)

Die Menge der relevanten Ergebnisse eines Zufallgeschehens nennen wir **Ergebnisraum** und bezeichnen diesen mit Ω .

■ Beispiel

- Würfeln: $\Omega = \{1, 2, ..., 6\}$
- Wartezeiten: $\Omega = \mathbb{R}_+ = [0, \infty)$ (also überabzählbar)

Ereignisse

Oft interessiert man sich gar nicht für das konkrete Ergebnis des Zufallsexperiments, sondern nur für das Eintreten gewisser Ereignisse.

■ Beispiel

Würfeln: Zahl ist > 3

Wartezeiten: Wartezeit ist ≤ 5 Minuten

Wir wollen also Teilmengen des Ergebnisraums betrachten, d.h. Elemente von $\mathcal{P}(\Omega)$ (Potenzmenge), denen eine Wahrscheinlichkeit zugeordnet werden kann d.h. welche *messbar* sind.

Definition 1.2 (Ereignisraum)

Sei $\Omega \neq \emptyset$ ein Ergebnisraum und \mathcal{F} eine σ -Algebra auf Ω , d.h. eine Familie von Teilmengen von Ω , sodass

- (1) $\Omega \in \mathcal{F}$
- (2) $A \in \mathcal{F} \Rightarrow A^{\complement} \in \mathcal{F}$
- (3) $A_1, A_2, \dots \in \mathcal{F} \Rightarrow \bigcup_{i>1} A_i \in \mathcal{F}$

Dann heißt (Ω, \mathcal{F}) Ereignisraum oder messbarer Raum.

Wahrscheinlichkeit

Wir ordnen nun den Ereignissen Wahrscheinlichkeiten mittels einer Abbildung $\mathbb{P} \colon \mathcal{F} \to [0,1]$ zu, sodass

- (N) Normierung: $\mathbb{P}(\Omega) = 1$
- (A) Additivität: Für paarweise disjunkte Ereignisse $A_1, A_2, \dots \in \mathcal{F}$ ist $\mathbb{P}\left(\bigcup_{i>1} A_i\right) = \sum_{i>0} \mathbb{P}(A_i)$.
- (N), (A) und die Nichtnegativität von \mathbb{P} werden als Kolmogorov-Axiome bezeichnet (nach Kolmogorov: Grundbegriffe der Wahrscheinlichkeitstheorie, 1933).

Definition 1.3 (Wahrscheinlichkeit)

Sei (Ω, \mathcal{F}) ein Ereignisraum und $\mathbb{P} \colon \mathcal{F} \to [0, 1]$ eine Abbildung mit den Eigenschaften (N) und (A). Dann heißt \mathbb{P} Wahrscheinlichkeitsmaß oder auch Wahrscheinlichkeitsverteilung.

Aus der Definition folgen direkt die folgenden Eigenschaften:

Satz 1.4 (Rechenregelen für Wahrscheinlichkeitsmaße)

Sei \mathbb{P} ein W-Maß auf einem Ereignisraum (Ω, \mathcal{F}) und $A, B, A_1, A_2, \dots \in \mathcal{F}$. Dann gilt:

- (1) $\mathbb{P}(\emptyset) = 0$
- (2) Endliche Additivität: $\mathbb{P}(A \cup B) + \mathbb{P}(A \cap B) = \mathbb{P}(A) + \mathbb{P}(B)$ und $\mathbb{P}(A) + \mathbb{P}(A^{\complement}) = 1$
- (3) Monotonie: $A \subseteq B \implies \mathbb{P}(A) \leq \mathbb{P}(B)$
- (4) $\sigma\text{-Subadditivität: }\mathbb{P}\left(\bigcup_{i\geq 1}A_i\right)\leq \sum_{i\geq 1}\mathbb{P}(A_i)$
- (5) σ -Stetigkeit: Wenn $A_n \nearrow A$ (d.h. $A_1 \subseteq A_2 \subseteq \cdots$ und $A = \bigcup_{i=1}^{\infty} A_i$) oder $A_n \searrow A$, so gilt $\mathbb{P}(A_n) \to \mathbb{P}(A)$ für $n \to \infty$

Beweis. siehe MINT oder Schillings Lehrbuch

Beispiel 1.5

Für einen beliebigen Ereignisraum (Ω, \mathcal{F}) und ein beliebiges Element $\xi \in \Omega$ definiert

$$\delta_{\xi}(A) := \begin{cases} 1 & \xi \in A \\ 0 & \text{sonst} \end{cases}$$

ein (degeneriertes) W-Maß auf (Ω, \mathcal{F}) , welches wir als **Dirac-Maß** oder Dirac-Verteilung bezeichnen.

Beispiel 1.6

Wir betrachten das Zufallsexperiment "Würfeln mit einem fairen, 6-seitigen Würfel"mit der Ergebnismenge $\Omega = \{1, \dots, 6\}$ und Ereignisraum $\mathcal{F} = \mathcal{P}(\Omega)$. Setzen wir aus Symmetriegründen

$$\mathbb{P}(A) = \frac{\#A}{6}$$

mit #A = |A| = Kardinalität. Dies definert ein W-Maß.

Beispiel 1.7 (Wartezeiten an der Bushaltestelle)

Ergebnisraum $\Omega = \mathbb{R}_+$ und Ereignisraum Borel'sche σ -Algebra $\mathcal{F} = \mathcal{B}(\mathbb{R}_+)$. Ein mögliches W-Maß können wir durch

$$\mathbb{P}(A) := \int_A \lambda e^{-\lambda x} \, \mathrm{d}x$$

für einen Parameter $\lambda > 0$ festlegen. (offensichtlich gelten $\mathbb{P}(\Omega) = 1$ und die σ -Additivität aufgrund der σ -Additivität des Integrals). Wir bezeichnen dieses Maß als **Exponentialverteilung**. (Warum gerade dieses Maß für Wartezeiten gut geeigent ist, sehen wir später.)

Satz 1.8 (Konstruktion von WMaßen mit Dichten)

Sei (Ω, \mathcal{F}) ein Eriegnisraum.

■ Ω abzählbar, $\mathcal{F} = \mathcal{P}(\Omega)$: Sei $\rho = (\rho(\omega))_{\omega \in \Omega}$ eine Folge in [0,1] in $\sum_{\omega \in \Omega} \rho(\omega) = 1$, dann definiert

$$\mathbb{P}(A) = \sum_{\omega \in A} \rho(\omega), \quad A \in \mathcal{F}$$

ein (diskretes) WMaß \mathbb{P} auf (Ω, \mathcal{F}) . ρ wird als **Zähldichte** bezeichnet. Umgekehrt definiert jedes WMaß \mathbb{P} auf (Ω, \mathcal{F}) mittels $\rho(\omega) = \mathbb{P}(\{\omega\}), \omega \in \Omega$ eine Folge ρ mit den obigen Eigenschaften.

■ $\Omega \subseteq \mathbb{R}^n$, $\mathcal{F} = \mathcal{B}(\Omega)$: Sei $\rho \colon \Omega \to [0, \infty)$ eine Funktion, sodass

- (1) $\int_{\Omega} \rho(x) dx = 1$
- (2) $\{x \in \Omega : \rho(x) \le c\} \in \mathcal{B}(\Omega)$ für alle c > 0

dann definiert ρ ein WMaß \mathbb{P} auf (Ω, \mathcal{F}) durch

$$\mathbb{P}(A) = \int_A \rho(x) \, dx = \int_A \rho \, d\lambda, \quad A \in \mathcal{B}(\Omega)$$

Das Integral interpretieren wir stets als Lebesgue-Integral bzgl. Lebesgue-Maß λ . ρ bezeichnet wir als **Dichte**, **Dichtefunktion** oder **Wahrscheinlichkeitsdichte** von \mathbb{P} und nennen ein solches \mathbb{P} (absolut) **stetig** (bzgl. dem Lebesgue-Maß).

Beweis. Der diskrete Fall ist klar. Im stetigen Fall folgt die Bahuptung aus den bekannten Eigenschaften des Lebesgue-Integrals (✓ Schilling MINT, Lemma 8.9)

- ▶ Bemerkung. Die eineindeutige Beziehung zwischen Dichte und WMaß überträgt sich nicht auf den stetigen Fall.
 - \triangleright Nicht jedes WMaß auf $(\Omega, \mathcal{B}(\Omega)), \Omega \subset \mathbb{R}^n$ besitzt eine Dichte.
 - ▷ Zwei Dichtefunktionen definieren dasselbe WMaβ, wenn sie sich nur auf einer Menge von Lebesgue-Maβ 0 unterscheiden.
- Jede auf $\Omega \subset \mathbb{R}^n$ definierte Dichtefunktion ρ lässt sich auf ganz \mathbb{R}^n fortsetzen durch $\rho(x) = 0, x \notin \Omega$. Das erzeugte WMa β auf $(\mathbb{R}^n, \mathcal{B}(\mathbb{R}^n))$ lässt mit den WMa β auf $(\Omega, \mathcal{B}(\Omega))$ identifizieren.
- Mittels Dirac-Maß δ_x können auch jedes diskrete WMaß auf $\Omega \subset \mathbb{R}^n$ als WMaß auf \mathbb{R}^n , $\mathcal{B}(\mathbb{R}^n)$ interpretieren:

$$\mathbb{P}(A) = \sum_{\omega \in A} \rho(\omega) = \int_A d\left(\sum_{\omega \in \Omega} \rho(\omega) \delta_\omega\right) \quad A \in \mathcal{B}(\mathbb{R}^n)$$

■ stetige und diskrete WMaße lassen sich kombinieren z.B. definiert

$$\mathbb{P}(A) = \frac{1}{2}\delta_0 + \frac{1}{2}\int_A \mathbb{1}_{[0,1]}(x) \, dx, A \in \mathcal{B}(\mathbb{R})$$

ein WMaß auf $(\mathbb{R}, \mathcal{B}(\mathbb{R}))$.

Abschließend erinnern wir uns an:

Satz 1.9 (Eindeutigkeitssatz für WMaße)

Sei (Ω, \mathcal{F}) Ereignisraum und \mathbb{P} ein WMaß auf (Ω, \mathcal{F}) . Sei $\mathcal{F} = \omega(\mathcal{G})$ für ein \cap -stabiles Erzeugendensystem $\mathcal{G} \subset \mathcal{P}(\Omega)$. Dann ist \mathbb{P} bereits durch seine Einschränkung $\mathbb{P}|_{\mathcal{G}}$ eindeutig bestimmt.

Beweis. / Schhiling MINT, Satz 4.5.

Insbesondere definiert z.B.

$$\mathbb{P}([0,a)) = \int_0^a \lambda e^{-\lambda x} \, \mathrm{d}x = 1 - e^{-\lambda a}, a > 0$$

bereits die Exponentialverteilung aus Beispiel 1.7.

Definition 1.10 (Gleichverteilung)

Ist Ω endlich, so heißt das WMaß mit konstanter Zähldichte

$$\rho(\omega) = \frac{1}{|\Omega|}$$

die (diskrete) Gleichverteilung auf Ω und wird mit $U(\Omega)$ notiert (U = uniform).

Ist $\Omega \subset \mathbb{R}^n$ eine Borelmenge mit Lebesgue-Maß $0 < \lambda^n(\Omega) < \infty$ so heißt das WMaß auf $(\Omega, \mathcal{B}((\Omega)))$ mit konstanter Dichtefunktion

$$\rho(x) = \frac{1}{\lambda^n(\Omega)}$$

die (stetige) Gleichverteilung auf Ω . Sie wird ebenso mit $U(\Omega)$ notiert.

Wahrscheinlichkeitsräume

Definition 1.11 (Wahrscheinlichkeitsraum)

Ein Tripel $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P})$ mit Ω, \mathcal{F} Ereignisraum und \mathbb{P} WMaß auf (Ω, \mathcal{F}) , nennen wir **Wahrscheinlichkeits-raum**.

1.2 Zufallsvariablen

Zufallsvariablen dienen dazu von einen gegebenen Ereignisraum (Ω, \mathcal{F}) zu einem Modellausschnitt Ω', \mathcal{F}' überzugehen. Es handelt sich also um Abbildungen $X \colon \Omega \to \Omega'$. Damit wir auch jedem Ereignis in \mathcal{F}' eine Wahrscheinlichkeit zuordnen können, benötigen wir

$$A' \in \mathcal{F}' \Rightarrow X^{-1}A' \in \mathcal{F}$$

d.h. X sollte **messbar** sein.

Definition 1.12 (Zufallsvariable)

Seien (Ω, \mathcal{F}) und (Ω', \mathcal{F}') Ereignisräume. Dann heißt jede messbare Abbildung

$$X \colon \Omega \to \Omega'$$

Zufallsvariable (von (Ω, \mathcal{F})) nach (Ω', \mathcal{F}') auf (Ω', \mathcal{F}') oder **Zufallselement**.

Beispiel 1.13

- (1) Ist Ω abzählbar und $\mathcal{F} = \mathcal{P}(\Omega)$, so ist jede Abbildung $X \colon \Omega \to \Omega'$ messbar und damit eine Zufallsvariable.
- (2) Ist $\Omega \subset \mathbb{R}^n$ und $\mathcal{F} = \mathcal{B}(\Omega)$, so ist jede stetige Funktion $X : \Omega \to \mathbb{R}$ messbar und damit eine Zufallsvariable.

Satz 1.14

Sei $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P})$ ein Wahrscheinlichkeitsraum und X eine Zufallsvariable von (Ω, \mathcal{F}) nach (Ω', \mathcal{F}') . Dann definiert

$$\mathbb{P}'(A') := \mathbb{P}\left(X^{-1}(A')\right) = \mathbb{P}\left(\left\{X \in A'\right\}\right), \quad A' \in \mathcal{F}'$$

ein WMaß auf (Ω', \mathcal{F}') , welches wir als **Wahrscheinlichkeitsverteilung von** X **unter** \mathbb{P} bezeichnen.

 ${\bf Beweis.}$ Aufgrund der Messbarkeit von Xist die Definition sinnvoll. Zudem gelten

$$\mathbb{P}'(\Omega') = \mathbb{P}(X^{-1}(\Omega')) = \mathbb{P}(\Omega) = 1$$

und für $A'_1, A'_2, \dots \in \mathcal{F}'$ paarweise disjunkt.

$$\mathbb{P}'\left(\bigcup_{i\geq 1}A_i'\right) = \mathbb{P}\left(X^{-1}\left(\bigcup_{i\geq 1}A_i'\right)\right) = \mathbb{P}\left(\bigcup_{i\geq 1}X^{-1}(A_i')\right)$$

$$= \sum_{1\geq 1}\mathbb{P}(X^{-1}A_i') \quad \text{da auch } X^{-1}A_1', X^{-1}A_2', \dots \text{ paarweise disjunkt sind}$$

$$= \sum_{1\geq 1}\mathbb{P}'(A_i)$$

Also ist \mathbb{P}' ein WMaß.

- ▶ **Bemerkung.** Aus Gründen der Lesbarkeit schreiben wir in der Folge $\mathbb{P}(X \in A) = \mathbb{P}(\{\omega : X(\omega) \in A\})$
- Ist X die Identität, so fallen die Begriffe Wahrscheinlichkeitsmaß und Wahrscheinlichkeitsverteilung zusammen.
- In der (weiterführenden) Literatur zur Wahrscheinlichkeitstheorie wird oft auf die Angabe eines zugrundeliegenden WRaumes verzichtet und stattdessen eine "Zufalsvariable mit Verteilung \mathbb{P} auf Ω "

eingeführt. Gemeint ist (fast) immer X als Identität auf $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P})$ mit $\mathcal{F} = \mathcal{P}(\Omega)$ oder $\mathcal{F} = \mathcal{B}(\Omega)$.

■ Für die Verteilung von X unter \mathbb{P} schreibe \mathbb{P}_X und $X \sim \mathbb{P}_X$ für die Tatsache, dass X gemäß \mathbb{P}_X verteilt ist.

Definition 1.15

Zwei Zufallsvariablen sind identisch verteilt, wenn sie dieselbe Verteilung haben.

Von besonderen Interesse sind für uns die Zufallsvariablen, die nach $(\mathbb{R}, \mathcal{B}(\mathbb{R}))$ abbilden, sogenannte **reelle Zufallsvariablen**.

Da die halboffenen Intervalle $\mathcal{B}(\mathbb{R})$ erzeugen, ist die Verteilung einer reellen Zufallsvariable durch die Werte $(-\infty, c]$, $c \in \mathbb{R}$ eindeutig festgelegt.

Definition 1.16 (Verteilungsfunktion)

Sei $(\mathbb{R},\mathcal{B}(()\mathbb{R}),\mathbb{P})$ ein Wahrscheinlichkeitsraum , so heißt

$$F \colon \mathbb{R} \to [0,1] \text{ mit } x \mapsto \mathbb{P}((-\infty,x))$$

(kumulative) Verteilungsfunktion von \mathbb{P} . Ist X eine reelle Zufallsvariable auf beliebigen WRaum $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P})$, so heißt

$$F \colon \mathbb{R} \to [0,1] \text{ mit } x \mapsto \mathbb{P}(X \le x) = \mathbb{P}(X \in (-\infty, x])$$

die (kumulative) Verteilungsfunktion von X.