

1 Maßtheorie

Algebra und Maß

- Eine *Algebra* \mathcal{A} auf A ist ein Mengensystem, das A enthält und abgeschlossen/stabil ist bzgl. paarweiser Vereinigung und Komplementbildung.
- Ein *Prämaß* auf \mathcal{A} ist eine Funktion $\mu_A : \mathcal{A} \rightarrow \bar{\mathbb{R}}_+$, für die $\mu(\emptyset) = 0$ und σ -Additivität gilt.
- Eine σ -*Algebra* \mathcal{B} auf B ist ein Mengensystem, das B enthält und abgeschlossen/stabil ist bzgl. abzählbar unendlicher Vereinigung und Komplementbildung.
- Ein *Maß* auf \mathcal{B} ist eine Funktion $\mu_B : \mathcal{B} \rightarrow \bar{\mathbb{R}}_+$, für die $\mu(\emptyset) = 0$ und σ -Additivität gilt.

Eigenschaften

Sei \mathcal{F} σ -Algebra auf Ω , $A \in \mathcal{F}$, (A_n) Folge von Teilmengen von Ω (d.h. $A_n \in \mathcal{F}$) und μ Maß.

Messbarer Raum (Ω, \mathcal{F})

σ -Additivität $\mu(\bigcup_{n=1}^{\infty} A_n) = \sum_{n=1}^{\infty} \mu(A_n)$

σ -Stetigkeit $\mu(A) = \lim_{n \rightarrow \infty} \mu(A_n)$, wobei $A_n \nearrow A$, d.h. $A_n \subseteq A_{n+1}$ und $\bigcup_n A_n = A$

Endliches Maß $\mu(\Omega) < \infty$

σ -endliches Maß $\Omega = \bigcup_{n=1}^{\infty} A_n$ und $\mu(A_n) < \infty$

W-Maß $\mu(\Omega) = 1$ und σ -Additivität für paarweise disjunkte $A_n \in \mathcal{F}$ (Kolmogorov Axiome)

Messbare Abbildungen

Seien (Ω, \mathcal{F}) und (S, \mathcal{S}) messbare Räume und $f : \Omega \rightarrow S$ eine Abbildung.

$(\mathcal{F}, \mathcal{S})$ -messbare Abbildung $f^{-1}(B) \in \mathcal{F}$ für alle $B \in \mathcal{S}$

Borel-messbare Abbildung $(S, \mathcal{S}) = (\mathbb{R}, \mathcal{B}(\mathbb{R}))$

Alle stetigen Funktionen sind Borel-messbar.

2 Wahrscheinlichkeitsräume

2.1 Grundlagen

Ω *Ergebnismenge*, wobei $\omega_i \in \Omega$ *Ergebnis* (Grundmenge)

\mathcal{F} *Ereignissystem*, wobei $A \in \mathcal{F}$ *Ereignis* (σ -Algebra über der Grundmenge Ω , d.h. $\mathcal{F} = \sigma(\Omega)$)

(Ω, \mathcal{F}) *Ereignisraum* (Messraum, messbarer Raum)

\mathbb{P} *Wahrscheinlichkeitsmaß* (Maß)

$(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P})$ *Wahrscheinlichkeitsraum* (Maßraum)

X (S, \mathcal{S}) -wertige *Zufallsvariable*, wobei $X : \Omega \rightarrow S$ (Abbildung)

(S, \mathcal{S}) Messraum mit Grundmenge S und σ -Algebra $\mathcal{S} = \sigma(S)$

\mathbb{P}^X *Wahrscheinlichkeitsverteilung* (von \mathbb{P} induziertes Maß)

$(S, \mathcal{S}, \mathbb{P}^X)$ Maßraum, wobei das enthaltene Maß der Wahrscheinlichkeitsverteilung entspricht

Für eine Zufallsvariable X und die σ -Algebren \mathcal{F} und \mathcal{S} gilt:

Für $A \in \mathcal{F}$ gilt $X(A) \in \mathcal{S}$

Für $B \in \mathcal{S}$ gilt $X^{-1}(B) \in \mathcal{F}$, wobei $X^{-1}(B) = \{\omega \in \Omega : X(\omega) \in B\}$

Für das Wahrscheinlichkeitsmaß \mathbb{P} und die Wahrscheinlichkeitsverteilung \mathbb{P}^X gilt:

Für $A \in \mathcal{F}$ gilt $\mathbb{P}(A) = \mathbb{P}^X \circ X(A) = \mathbb{P}^X(X(A))$

Für $B \in \mathcal{S}$ gilt $\mathbb{P}^X(B) = \mathbb{P} \circ X^{-1}(B) = \mathbb{P}(X^{-1}(B)) = \mathbb{P}(\{\omega \in \Omega : X(\omega) \in B\}) = \mathbb{P}(\{X \in B\}) \stackrel{\text{kurz}}{=} \mathbb{P}(X \in B)$

Zusammengefasst gilt:

$$[0, 1] \xleftarrow{\mathbb{P}} (\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P}) \xleftarrow{X^{-1}} (S, \mathcal{S}, \mathbb{P}^X) \xrightarrow{\mathbb{P}^X} [0, 1]$$

2.2 Wahrscheinlichkeitsverteilung, -dichte und Verteilungsfunktion

Diskreter Wahrscheinlichkeitsraum

Diskreter Wahrscheinlichkeitsraum, falls Ω endlich oder abzählbar unendlich.

Sei $\omega \in \Omega$ und $s \in S$, sowie $A \in \mathcal{F}$ und $B \in \mathcal{S}$ dann gilt mit einer *Wahrscheinlichkeitsdichtefunktion*, auch kurz Wahrscheinlichkeitsdichte p bzw. p^X (entspricht *Zähldichte* im diskreten Fall):

$\mathbb{P}(\{\omega\}) = p(\omega)$	Zähldichte $p(\omega)$ bestimmt \mathbb{P} eindeutig bzgl. diskretem Wahrscheinlichkeitsraum
$\mathbb{P}(A) = \sum_{\omega \in \Omega} p(\omega) \mathbb{1}_A(\omega)$	Wahrscheinlichkeitsmaß \mathbb{P} mit Zähldichte $p(\omega)$ und Zählmaß $\mathbb{1}_A(\omega)$
$\mathbb{P}^X(\{s\}) = p^X(s)$	Zähldichte $p^X(s)$ bestimmt \mathbb{P}^X eindeutig bzgl. diskret verteilter (S, \mathcal{S}) -wertiger ZV
$\mathbb{P}^X(B) = \sum_{s \in S} p^X(s) \mathbb{1}_B(s)$	Wahrscheinlichkeitsverteilung \mathbb{P}^X mit Zähldichte $p^X(s)$ und Zählmaß $\mathbb{1}_B(s)$

dabei gilt $\mathbb{P}(\Omega) = \sum_{\omega \in \Omega} p(\omega) = 1$ und $\mathbb{P}^X(S) = \sum_{s \in S} p^X(s) = 1$

Für eine Zufallsvariable X gilt für die *Verteilungsfunktion* F :

$$F(x) = \mathbb{P}(\{X \leq x\}) = \sum_{k=1}^{\lfloor x \rfloor} \mathbb{P}(\{X = k\})$$

Stetiger Wahrscheinlichkeitsraum

Stetiger Wahrscheinlichkeitsraum, falls Ω überabzählbar.

$A \in \mathcal{F}$ und $B \in \mathcal{S}$ dann gilt mit einer *Wahrscheinlichkeitsdichtefunktion* p bzw. p^X :

$\mathbb{P}(A) = \int_A p(\omega) \lambda(d\omega)$	Wahrscheinlichkeitsmaß \mathbb{P} mit W-Dichtefkt. $p(\omega)$ und Lebesgue-Maß λ
$\mathbb{P}^X(B) = \int_B p^X(s) \lambda(ds)$	Wahrscheinlichkeitsverteilung \mathbb{P}^X mit W-Dichtefkt. $p^X(s)$ und Lebesgue-Maß λ

dabei gilt $\mathbb{P}(\Omega) = \int_{\Omega} p(\omega) \lambda(d\omega) = 1$ und $\mathbb{P}^X(S) = \int_S p^X(s) \lambda(ds) = 1$

Stetiger reeller Wahrscheinlichkeitsraum

Spezialfall $(\Omega, \mathcal{F}) = (\mathbb{R}, \mathcal{B}(\mathbb{R}))$:

$(a_1, a_2] \in \mathcal{F}$ und $(b_1, b_2] \in \mathcal{S}$ dann gilt mit einer *Wahrscheinlichkeitsdichtefunktion* f bzw. f^X :

$\mathbb{P}((a_1, a_2]) = \int_{a_1}^{a_2} f(x) dx$	Wahrscheinlichkeitsmaß \mathbb{P} mit W-Dichtefkt. $f(x)$
$\mathbb{P}^X((b_1, b_2]) = \int_{b_1}^{b_2} f^X(x) dx$	Wahrscheinlichkeitsverteilung \mathbb{P}^X mit W-Dichtefkt. $f^X(x)$

Für eine Zufallsvariable $X \in \mathbb{R}$ gilt für die *Verteilungsfunktion* F :

$$F(x) = \mathbb{P}(\{X \leq x\}) = \mathbb{P}^X((-\infty, x]) = \int_{(-\infty, x]} d\mathbb{P}^X = \int_{(-\infty, x]} d(\mathbb{P} \circ X^{-1}) = \int_{(-\infty, x]} f^X(x) \lambda(dx) = \int_{-\infty}^x f^X(x) dx$$

2.3 Häufige W-Dichten, W-Verteilungen und Verteilungsfunktionen

Diskrete Gleichverteilung

$$\begin{array}{ll}\text{Wahrscheinlichkeitsmaß} & \mathbb{P}(A) = \frac{|A|}{|S|} \\ \text{Wahrscheinlichkeitsdichte} & p_{U(S)}(k) = \mathbb{P}(\{X = k\}) = \frac{1}{|S|} \\ \text{Verteilungsfunktion} & F_{U(S)}(x) = \mathbb{P}(\{X \leq x\}) = \frac{|\{i: k_i \leq x\}|}{|S|}\end{array}$$

Bernoulli-Schema

$$\text{Wahrscheinlichkeitsdichte} \quad p_{B(p)}(k) = \mathbb{P}(\{X = k\}) = p^k (1-p)^{n-k}$$

Binomialverteilung

$$\begin{array}{ll}\text{Wahrscheinlichkeitsdichte} & p_{B(n,p)}(k) = \mathbb{P}(\{X = k\}) = \binom{n}{k} p^k (1-p)^{n-k} \\ \text{Verteilungsfunktion} & F_{B(n,p)}(x) = \mathbb{P}(\{X \leq x\}) = \sum_{k=0}^{\lfloor x \rfloor} \binom{n}{k} p^k (1-p)^{n-k}\end{array}$$

Geometrische Verteilung

$$\begin{array}{ll}\text{Wahrscheinlichkeitsdichte} & p_{G(n,p)}(k) = \mathbb{P}(\{X = k\}) = p(1-p)^{n-1} \\ \text{Verteilungsfunktion} & F_{G(n,p)}(x) = \mathbb{P}(\{X \leq x\}) = p \sum_{k=0}^{\lfloor x \rfloor} (1-p)^{n-1-k} \stackrel{x \text{ diskret}}{=} 1 - (1-p)^n\end{array}$$

Poissonverteilung

$$\begin{array}{ll}\text{Wahrscheinlichkeitsdichte} & p_{P(\lambda)}(k) = \mathbb{P}(\{X = k\}) = \frac{\lambda^k}{k!} e^{-\lambda} \\ \text{Verteilungsfunktion} & F_{P(\lambda)}(x) = \mathbb{P}(\{X \leq x\}) = e^{-\lambda} \sum_{k=0}^{\lfloor x \rfloor} \frac{\lambda^k}{k!}\end{array}$$

Stetige Gleichverteilung

$$\begin{array}{ll}\text{Wahrscheinlichkeitsdichte} & f_{U(A)}(x) = \mathbb{P}(\{X \in A\}) = \frac{1}{\lambda(A)} \mathbb{1}_A(x), \quad A \in \mathcal{B}(\mathbb{R}) \\ \text{W-Dichte für Intervalle} & f_{U([a,b])}(x) = \frac{1}{b-a} \mathbb{1}_{[a,b]}(x), \quad a < b \in \mathbb{R} \\ \text{Verteilungsfunktion} & F_{U([a,b])}(x) = \mathbb{P}(\{X \leq x\}) = \frac{x-a}{b-a} \mathbb{1}_{[a,b]}(x) + \mathbb{1}_{(b,\infty)}(x)\end{array}$$

Exponentialverteilung

$$\begin{array}{ll}\text{Wahrscheinlichkeitsdichte} & f_{E(\lambda)}(x) = \lambda e^{-\lambda x} \mathbb{1}_{[0,\infty)}(x) \\ \text{Verteilungsfunktion} & F_{E(\lambda)}(x) = \mathbb{P}(\{X \leq x\}) = \int_0^\infty \lambda e^{-\lambda x} dx = (1 - e^{-\lambda x}) \mathbb{1}_{[0,\infty)}(x)\end{array}$$

Normalverteilung

$$\begin{array}{ll}\text{Wahrscheinlichkeitsdichte} & f_{N(\mu,\sigma)}(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2}} \exp\left(-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}\right) \\ \text{Verteilungsfunktion} & F_{N(\mu,\sigma)}(x) = \mathbb{P}(\{X \leq x\}) = \int_{-\infty}^\infty \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2}} \exp\left(-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}\right) = \Phi\left(\frac{x-\mu}{\sigma}\right)\end{array}$$

3 Unabhängigkeit

Seien $(\Omega_1, \mathcal{F}_1)$ und $(\Omega_2, \mathcal{F}_2)$ Ereignisräume, sowie (S_1, \mathcal{S}_1) und (S_2, \mathcal{S}_2) messbare Räume, $X_1 : \Omega_1 \rightarrow S_1$ und $X_2 : \Omega_2 \rightarrow S_2$ Zufallsvariablen.

Ereignisse	A_1 und A_2 unabhängig, wenn	$\mathbb{P}(A_1 \cap A_2) = \mathbb{P}(A_1) \cdot \mathbb{P}(A_2)$ für $A_1, A_2 \in \mathcal{F}_1$
σ -Algebren	\mathcal{F}_1 und \mathcal{F}_2 unabhängig, wenn	$\mathbb{P}(A \cap B) = \mathbb{P}(A) \cdot \mathbb{P}(B)$ für alle $A \in \mathcal{F}_1, B \in \mathcal{F}_2$
Zufallsvariablen	X_1 und X_2 unabhängig, wenn	σ -Algebren $X_1^{-1}(\mathcal{S}_1)$ und $X_2^{-1}(\mathcal{S}_2)$ unabhängig

4 Konvergenzen

Fast sichere Konvergenz	$X_n \xrightarrow{f.s.} X$	$\mathbb{P}(\{\omega \in \Omega : \lim_{n \rightarrow \infty} X_n(\omega) = X(\omega)\}) = 1$
Konvergenz im p -ten Mittel	$X_n \xrightarrow{L_p} X$	$\lim_{n \rightarrow \infty} \mathbb{E}[X_n - X ^p] = 0$
Konvergenz im quadr. Mittel	$X_n \xrightarrow{L_2} X$	$\lim_{n \rightarrow \infty} \mathbb{E}[(X_n - X)^2] = 0$ (Spezialfall)
Stochastische Konvergenz	$X_n \xrightarrow{\mathbb{P}} X$	$\forall \epsilon > 0 : \lim_{n \rightarrow \infty} \mathbb{P}(\{ X_n - X > \epsilon\}) = 0$
Konvergenz in Verteilung	$X_n \xrightarrow{d} X$	$\lim_{n \rightarrow \infty} F_{X_n}(x) = F_X(x)$ bzw. $\lim_{n \rightarrow \infty} \mathbb{E}[\varphi(X_n)] = \mathbb{E}[\varphi(X)]$
Schwache Konvergenz	$\mathbb{P}^{X_n} \xrightarrow{w} \mathbb{P}$	$\lim_{n \rightarrow \infty} \int_{\mathbb{R}^d} \varphi(x) \mathbb{P}_n(dx) = \int_{\mathbb{R}^d} \varphi(x) \mathbb{P}(dx)$

Stochastische Konvergenz wird auch als Konvergenz in Wahrscheinlichkeit bezeichnet.

Beziehungen

Konvergenz in Verteilung \Leftrightarrow Schwache Konvergenz

Fast sicher \Rightarrow Stochastisch \Rightarrow In Verteilung

Im p -ten Mittel \Rightarrow Stochastisch \Rightarrow In Verteilung

Fast sicher $\not\Rightarrow$ Im p -ten Mittel

5 Formeln

Vandermondesche Identität

$$\sum_{k=0}^n \binom{M}{k} \binom{N}{n-k} = \binom{M+N}{n}$$

Binomischer Lehrsatz

$$(x+y)^n = \sum_{k=0}^n \binom{n}{k} x^k y^{n-k}$$

Gauß-Integral

$$\int_{-\infty}^{\infty} \exp\left(-\frac{x^2}{2}\right) dx = \sqrt{2\pi}$$

Imaginäres Exponential-Integral

$$\int_{-a}^a e^{iux} dx = \frac{2 \sin(au)}{u}$$

Reihen

$$\sum_{n=0}^{\infty} \frac{x^n}{n!} = e^x \quad (\text{Exponentialreihe})$$

$$\sum_{n=0}^{\infty} x^n = \frac{1}{1-x}, \quad |x| < 1 \quad (\text{Geometrische Reihe})$$

Gamma-Funktion

$$\Gamma(x) = \int_0^{\infty} t^{x-1} e^{-t} dt$$

$$\text{Es gilt: } \Gamma\left(\frac{1}{2}\right) = \sqrt{\pi}, \quad \Gamma(x+1) = x!, \quad \Gamma(x+1) = x \Gamma(x), \quad \Gamma(1) = 1$$

Dreiecksungleichung

$$|a+b| \leq |a| + |b|, \quad \left| \sum_{i=1}^n x_i \right| \leq \sum_{i=1}^n |x_i|, \quad \left| \int_I f(x) dx \right| \leq \int_I |f(x)|$$