# Zusammenfassung Stochastik I

© Tim Baumann, http://timbaumann.info/uni-spicker

## Der abstrakte Maßbegriff

**Definition.** Eine **Ereignisalgebra** oder **Boolesche Algebra** ist eine Menge  $\mathfrak A$  mit zweistelligen Verknüpfungen  $\wedge$  ("und") und  $\vee$  ("oder"), einer einstelligen Verknüpfung  $\overline{\phantom{a}}$  (Komplement) und ausgezeichneten Elementen  $U \in \mathfrak A$  (unmögliches Ereignis) und  $S \in \mathfrak A$  (sicheres Ereignis), sodass für  $A, B, C \in \mathfrak A$  gilt:

Definition. Sei A eine Boolesche Algebra. Dann definiert

$$A \leq B \colon \iff A \wedge B = B$$

eine Partialordnung auf  $\mathfrak{A}$ , gesprochen A impliziert B.

**Definition.** Eine Algebra (auch Mengenalgebra)  $\mathfrak{A} \subset \mathcal{P}(\Omega)$  ist ein System von Teilmengen einer Menge  $\Omega$  mit  $\emptyset \in \mathfrak{A}$ , das unter folgenden Operationen stabil ist:

- Vereinigung:  $A, B \in \mathfrak{A} \implies A \cup B \in \mathfrak{A}$
- Durchschnitt:  $A, B \in \mathfrak{A} \implies A \cap B \in \mathfrak{A}$
- Komplementbildung:  $A \in \mathfrak{A} \implies A^c := \Omega \setminus A \in \mathfrak{A}$

Satz (Isomorphiesatz von Stone). Zu jeder Booleschen Algebra  $\mathfrak A$  gibt es eine Menge  $\Omega$  derart, dass  $\mathfrak A$  isomorph zu einer Mengenalgebra  $\mathfrak A$  in  $\mathcal P(\Omega)$  ist.

**Definition.** Eine  $\sigma$ -Algebra ist eine Algebra  $\mathfrak{A} \subset \mathcal{P}(\Omega)$ , die nicht nur unter endlichen, sondern sogar unter abzählbaren Vereinigungen stabil ist, d. h.

$$(A_n)_{n\in\mathbb{N}}$$
 Folge in  $\mathfrak{A} \implies \bigcup_{n=0}^{\infty} A_n \in \mathfrak{A}$ .

Bemerkung. Es gilt damit:

- $\Omega = \emptyset^c \in \mathfrak{A}$
- Abgeschlossenheit unter abzählbaren Schnitten:

$$(A_n)_{n\in\mathbb{N}}$$
 Folge in  $\mathfrak{A} \implies \bigcap_{n=0}^{\infty} A_n = \left(\bigcup_{n=0}^{\infty} (A_n)^c\right)^c \in \mathfrak{A}$ .

**Definition.** Sei  $(A_n)_{n\in\mathbb{N}}$  eine Folge in einer  $\sigma$ -Algebra  $\mathfrak{A}$ . Setze

$$\limsup_{n \to \infty} A_n := \bigcap_{n=1}^{\infty} \bigcup_{m=n}^{\infty} A_n \in \mathfrak{A}, \quad \liminf_{n \to \infty} A_n := \bigcup_{n=1}^{\infty} \bigcap_{m=n}^{\infty} A_n \in \mathfrak{A}.$$

Bemerkung. In einer  $\sigma$ -Algebra, in der die Mengen mögliche Ereignisse beschreiben, ist der Limes Superior das Ereignis, das eintritt, wenn unendlich viele Ereignisse der Folge  $A_n$  eintreten. Der Limes Infinum tritt genau dann ein, wenn alle bis auf endlich viele Ereignisse der Folge  $A_n$  eintreten.

**Definition.** Ein Ring  $\mathfrak{A} \subset \mathcal{P}(\Omega)$  ist ein System von Teilmengen einer Menge  $\Omega$  mit  $\emptyset \in \mathfrak{A}$ , das unter folgenden Operation stabil ist:

- Vereinigung:  $A, B \in \mathfrak{A} \implies A \cup B \in \mathfrak{A}$
- Differenz:  $A, B \in \mathfrak{A} \implies B \setminus A = B \cap A^c \in \mathfrak{A}$

Ein Ring, der nicht nur unter endlicher, sondern sogar unter abzählbarer Vereinigung stabil ist, heißt  $\sigma$ -Ring.

Bemerkung.  $\mathfrak{A}(\sigma)$  Algebra  $\iff \mathfrak{A}(\sigma)$  Ring und  $\Omega \in \mathfrak{A}$ .

**Satz.** Sei  $(\mathfrak{A}_i)_{(i \in I)}$  eine Familie von  $(\sigma$ -) Ringen /  $(\sigma$ -) Algebren über einer Menge  $\Omega$ . Dann ist auch  $\cup_{i \in I} \mathfrak{A}_i$  ein  $(\sigma$ -) Ring / eine  $(\sigma$ -) Algebra über  $\Omega$ .

**Satz.** Sei  $\Re$  ein Ring und  $\mu$  ein Inhalt. Es gelten für  $n \in \mathbb{N}$  und  $A_1, ..., A_n \in \Re$  die Ein- und Ausschlussformeln

$$\mu(A_1 \cup ... \cup A_n) = \sum_{k=1}^n (-1)^{k-1} \sum_{1 \le i_1 < ... < i_k \le n} \mu(A_{i_1} \cap ... \cap A_{i_k}),$$

$$\mu(A_1 \cap \dots \cap A_n) = \sum_{k=1}^n (-1)^{k-1} \sum_{1 \le i_1 < \dots < i_k \le n} \mu(A_{i_1} \cup \dots \cup A_{i_k}).$$

Bemerkung. Sei  $\mu$  ein W-Maß auf  $\mathfrak{L}(\mathbb{R}^1)$ . Dann definiert  $x\mapsto F_{\mu}(x):=\mu(]-\infty,x])$  eine VF. Für eine VF  $F:\mathbb{R}\to [0,1]$  definiert umgekehrt  $\mu_F(]a,b]):=F(b)-F(a)$  ein W-Maß auf  $\mathfrak{L}(\mathbb{R}^1)$ . Analog funktioniert dies auf dem  $\mathbb{R}^d$ .

**Definition** (Wichtige Verteilungsfunktionen).

• Normalverteilung (Gaußverteilung) mit EW  $\mu$  und Varianz  $\sigma^2$ :

$$F_{\mu\sigma^2}(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2}} \int_{-\infty}^{x} \exp\left(\frac{-(t-\mu)^2}{2\sigma^2}\right) dt$$

erfüllt  $F'_{\mu\sigma^2}(x) = \exp\left(\frac{-(x-\mu)^2}{2\sigma^2}\right), F_{\mu\sigma^2}(\mu-x) = 1 - F_{\mu\sigma^2}(\mu+x)$ 

• Exponential verteilung mit Parameter  $\lambda > 0$ :

$$F_{\lambda}(x) = \begin{cases} 0, & \text{für } x \le 0\\ 1 - \exp(-\lambda x), & \text{für } x > 0 \end{cases}$$

• Poisson-Verteilung mit Parameter  $\lambda > 0$ :

$$F_{\lambda}(x) = \sum_{0 \le n \le x} \frac{\lambda^n}{n!} \exp(-\lambda)$$

### Elementare Wahrscheinlichkeitsrechnung

**Definition.** Ein Ereignis  $A \in \mathfrak{A}$  trete bei n Versuchen genau  $h_n(A) \in \mathbb{N}$  mal auf. Dann heißt

- $h_n(A)$  absolute Häufigkeit von A,
- $H_n(A) := \frac{h_n(A)}{n}$  relative Häufigkeit von A.

Bemerkung. Unmittelbar klar:

- $H_n(A) \in [0,1]$   $H_n(A) \le H_n(B)$  für  $A \subset B$
- $H_n(A \sqcup B) = H_n(A) + H_n(B)$  für  $A \cap B = \emptyset$

Bemerkung. Bei wachsendem nstabilisiert sich normalerweise der Wert  $H_n(A).$  Dieser Grenzwert ist die Wahrscheinlichkeit von A.

**Definition.** Seien  $A,B\in\mathfrak{A}$  Ereignisse,  $n\in\mathbb{N}$  die Anzahl der Versuche. Dann heißt

$$H_n(A \mid B) := \frac{H_n(A \cap B)}{H_n(B)} = \frac{h_n(A \cap B)}{h_n(B)}$$

die relative Wahrscheinlichkeit von A unter der Bedingung B.

Bemerkung. Offenbar gilt:

- $H_n(A \mid B) \in [0,1]$   $H_n(A_1 \mid B) \le H_n(A_2 \mid B)$  für  $A_1 \subset A_2$
- $H_n(A_1 \sqcup A_2 \mid B) = H_n(A_1 \mid B) + H_n(A_2 \mid B)$  für  $A_1 \cap A_2 = \emptyset$

**Definition.** Sei  $\Omega \in \mathfrak{L}(\mathbb{R}^d)$  mit  $\lambda_d(\Omega) > 0$ . Dann heißt das W-Maß

$$\mathbb{P}: \mathfrak{L}(\Omega) \to [0,1], \quad A \mapsto \frac{\lambda_d(A)}{\lambda_d(\Omega)}$$

auf  $(\Omega, \mathfrak{L}(\Omega))$  Gleichverteilung.

**Definition.** Sei  $\Omega$  eine endliche Menge. Dann definiert

$$\mathbb{P}: \mathcal{P} \to [0,1], \quad A \mapsto \frac{|A|}{|\Omega|} = \frac{\text{\# günstige F\"{a}lle}}{\text{\# m\"{o}gliche F\"{a}lle}}$$

ein W-Maß auf  $(\Omega, \mathcal{P}(\Omega))$ , genannt Laplace'sche Wkt.

Bemerkung. Damit sind Berechnungen von Wkten mit kombinatorischen Überlegungen möglich.

**Lemma** (Fundamentalprinzip des Zählens). Seien  $A_1,...,A_n$  endliche Mengen. Dann gilt  $|A_1 \times ... \times A_n| = |A_1| \cdots |A_n|$ .

**Lemma.** Sei A eine endliche Menge,  $r \le n \coloneqq |A| < \infty$ . Dann ist die Anzahl der r-Tupel mit Elementen aus A gleich

	Mit Wdh.	Ohne Wdh.
Mit Ordnung	$n^r$	$\frac{n!}{(n-r)!}$
Ohne Ordnung	$\frac{(n+r-1)!}{r!}$	$\binom{n}{r} := \frac{n!}{r!(n-r)!}$

**Lemma.** Sei A eine endliche Menge,  $n := |A| < \infty$ . Dann ist die Anzahl der möglichen Zerlegungen von A in disjunkte Mengen  $B_1, ..., B_k$  mit  $|B_i| = n_i$  und  $n_1 + ... + n_k = n$  gleich

$$\binom{n}{n} := \frac{n!}{n!! \cdots n!}$$
. (Multinomialkoeffizient)

**Modell.** Eine Urne enthalte N Kugeln, darunter  $M \leq N$  schwarze. Dann ist ist die Wkt für das Ereignis  $A_m^n$ , dass sich unter n gezogenen Kugeln genau  $m \leq \min(n, M)$  schwarze Kugeln befinden,

$$\mathbb{P}(A_m^n) = \frac{\binom{M}{m}\binom{N-M}{n-m}}{\binom{N}{n}}.$$
 (hypergeometrische Verteilung)

Bemerkung. Für Maximum-Likelihood-Schätzungen:

- Der Ausdruck  $\binom{N-M}{n-m} / \binom{N}{n}$  wird maximal bei  $N := \lfloor \frac{n-M}{m} \rfloor$ .
- Der Ausdruck  $\binom{M}{m}\cdot \binom{N-M}{n-m}$  wird maximal bei  $M\coloneqq \lfloor \frac{m(N-1)}{n}\rfloor.$

**Modell.** Eine Urne enthalte N Kugeln in  $k \leq N$  verschiedenen Farben, darunter  $N_1$  in der ersten Farbe, ...,  $N_k$  in der k-ten Farbe,  $N_1 + \ldots + N_k = N$ . Dann ist ist die Wkt für das Ereignis  $A^n_{n_1,\ldots,n_k}$ , dass sich unter n gezogenen Kugeln genau  $n_1 \leq N_1$  Kugeln der ersten Farbe, ..., und  $n_k \leq N_k$  Kugeln der k-ten Farbe befinden,  $n_1 + \ldots + n_k = n$ , gleich

$$\mathbb{P}(A_{n_1,\dots,n_k}^n) = \frac{\binom{N_1}{n_1} \cdots \binom{N_k}{n_k}}{\binom{N}{n}}.$$

Diese W-Verteilung heißt polyhypergeometrische Verteilung.

**Definition.** Sei  $(\Omega, \mathfrak{A}, \mathbb{P})$  ein W-Raum und  $A, B \in \mathfrak{A}$ . Dann heißt

$$\mathbb{P}(A \mid B) := \begin{cases} \frac{\mathbb{P}(A \cap B)}{\mathbb{P}(B)}, & \text{falls } \mathbb{P}(B) > 0\\ 0, & \text{falls } \mathbb{P}(B) = 0 \end{cases}$$

Wahrscheinlichkeit von A unter der Bedingung B.

Bemerkung. Falls  $\mathbb{P}(B) > 0$  gilt, so ist  $\mathbb{P}(-\mid B)$  ein W-Maß über B auf der Spur-σ-Algebra  $\mathfrak{A}\mid_B$ .

**Lemma.** Seien  $A_1, ..., A_k \in \mathfrak{A}$ , dann gilt die Pfadregel:

$$\mathbb{P}(A_1 \cap \dots \cap A_k) = \mathbb{P}(A_1) \cdot \prod_{i=2}^k \mathbb{P}(A_i \mid A_1 \cap \dots \cap A_{i-1}).$$

**Satz.** Sei  $(\Omega, \mathfrak{A}, \mathbb{P})$  ein W-Raum und  $A_1, \ldots \in \mathfrak{A}$  ein vollständiges Ereignissystem, d. h. paarweise disjunkt mit

$$\Omega = \bigsqcup_{i=1}^{\infty} A_i.$$

Dann gilt für jedes  $B \in \mathfrak{A}$  mit  $\mathbb{P}(B) > 0$ 

$$\mathbb{P}(B) = \sum_{i=1}^{\infty} \mathbb{P}(B \mid A_i) \cdot \mathbb{P}(A_i) \quad \text{ (Formel der totalen Wkt)}$$

$$\mathbb{P}(A_n \mid B) = \frac{\mathbb{P}(B \mid A_n) \cdot \mathbb{P}(A_n)}{\sum\limits_{i=1}^{\infty} \mathbb{P}(B \mid A_i) \cdot \mathbb{P}(A_i)}$$
(Bayessche Formel)

Sprechweise. In der Bayesischen Statistik heißt

- $\mathbb{P}(A_i)$  A-priori-Wahrscheinlichkeit.
- $\mathbb{P}(A_i \mid B)$  A-posteriori-Wahrscheinlichkeit.

**Definition.** Zwei Ereignisse  $A,B\in\mathfrak{A}$  heißen ( $\mathbb{P}$ -)unabhängig, falls

$$\mathbb{P}(A \cap B) = \mathbb{P}(A) \cdot \mathbb{P}(B).$$

Bemerkung. •  $A \in \mathfrak{A}$  mit  $\mathbb{P}(A) = 0$  ist unabhängig zu jedem  $B \in \mathfrak{A}$ .

• Wenn  $A, B \in \mathfrak{A}$  unabhängig, dann sind auch unabhängig:

$$(A^c, B), \quad (A, B^c), \quad (A^c, B^c)$$

**Satz.**  $A, B \in \mathfrak{A}$  unabhängig  $\iff \mathbb{P}B \mid A = \mathbb{P}(B)$ .

**Definition.** Sei  $(A_i)_{i\in I}$  (I bel.) eine Familie von Ereignissen in  $\mathfrak{A}$ .

• vollständig unabhhängig, falls

$$\mathbb{P}(A_{i_1} \cap A_{i_2} \cap \dots \cap A_{i_m}) = \mathbb{P}(A_{i_1}) \cdot \mathbb{P}(A_{i_2}) \cdots \mathbb{P}(A_{i_n})$$

für alle  $i_1, ..., i_n \in I$  mit  $2 \le n < \infty$  und

• paarweise unabhängig, falls

$$\mathbb{P}(A_i \cap A_j) = \mathbb{P}(A_i) \cdot \mathbb{P}(A_j)$$
 für alle  $i, j \in I, i \neq j$ .

Achtung. Aus paarweiser Unabhängigkeit folgt nicht vollständige Unabhängigkeit (Gegenbeispiel: Bernsteins Tetraeder).

**Definition.** Sei  $(\Omega, \mathfrak{A}, \mathbb{P})$  ein W-Raum und  $\mathfrak{A}_1, \mathfrak{A}_2 \subset \mathfrak{A}$  Ereignissysteme. Dann heißen  $\mathfrak{A}_1$  und  $\mathfrak{A}_2$  unabhängig, falls

$$\mathbb{P}(A_1 \cap A_2) = \mathbb{P}(A_1) \cdot \mathbb{P}(A_2)$$
 für alle  $A_1 \in \mathfrak{A}_1, A_2 \in \mathfrak{A}_2$ .

**Satz.** Seien  $\mathfrak{A}_1, \mathfrak{A}_2 \subset \mathfrak{A}$  unabhängige Ereignissysteme, die Algebren sind. Dann sind auch die  $\sigma$ -Algebren  $\sigma(\mathfrak{A}_1)$  und  $\sigma(\mathfrak{A}_2)$  unabhängig.

Satz. Sei  $(\Omega, \mathfrak{A}, \mathbb{P})$  ein W-Raum,  $(A_i)_{i \in \mathbb{N}}$  Folge von unabhängigen Ereignissen mit gleicher Erfolgswkt  $\mathbb{P}(A_i) = p$  für alle  $i \in \mathbb{N}$ . Für  $k \leq n, \ k, n \in \mathbb{N}$  ist dann die Wahrscheinlichkeit, dass genau k Stück der Ereignisse  $A_1, ..., A_n$  eintreten, genau

$$B(k, n, p) := \binom{n}{k} p^k (1 - p)^{n - k}$$

Die zugehörige VF  $x\mapsto \sum\limits_{0\leq k\leq x} B(k,n,p)$  heißt Binomialverteilung.

**Lemma.** Voraussetzung wir im vorherigen Satz. Sei  $r,k\in\mathbb{N},\,1\leq r,$  dann ist die Wkt für das Ereignis  $A_k^{(r)}$ , dass beim Versuch  $A_{k+r}$  der r-te Erfolg eintritt, gleich

$$\mathbb{P}(A_k^{(r)}) = \binom{k+r-1}{r-1} p^r (1-p)^k.$$

Im Spezialfall r = 1 ist  $\mathbb{P}(A_k^{(1)}) = p(1-p)^k$ .

**Satz.** Sei  $(\Omega, \mathfrak{A}, \mathbb{P})$  ein W-Raum,  $A_1, ..., A_r \in \mathfrak{A}$  mit  $p_i := \mathbb{P}(A_i)$  für i = 1, ..., k und  $p_1 + ... + p_r = 1$ . Dann ist die Wahrscheinlichkeit, dass bei  $n \in \mathbb{N}$  Versuchen  $A_1$  genau  $n_1$ -mal,  $A_2$  genau  $n_2$ -mal, ...,  $A_r$  genau  $n_r$ -mal auftritt  $(n_1 + ... + n_r = n)$ , genau

$$B(n_1,...,n_r,n,p_1,...,p_r) := \binom{n}{n_1} \binom{n}{n_r} p_1^{n_1} \cdots p_r^{n_r}.$$

Diese W-Verteilung heißt Multinomialverteilung.

**Satz.** Für  $0 \le m \le n, p \in [0, 1]$  gilt

$$\frac{\binom{M}{m}\binom{N-M}{n-m}}{\binom{N}{n}} \xrightarrow{M,N\to\infty} \binom{n}{m} p^m (1-p)^{n-m}.$$

**Satz** (GWS von Poisson). Für  $k \in \mathbb{N}$ ,  $\lambda \in \mathbb{R}_{>0}$  gilt

$$\binom{n}{m} p_n^m (1 - p_n)^{n-m} \xrightarrow[np_n \to \lambda]{n \to \infty} \frac{\lambda^k}{k!} \exp(-\lambda).$$

**Definition.** Sei  $(\Omega, \mathfrak{A})$  ein messbarer Raum mit zwei W-Maßen  $\mathbb{P}_1$ und  $\mathbb{P}_2$ . Dann heißt

$$d_{\infty}(\mathbb{P}_1, \mathbb{P}_2) := \sup_{A \in \mathfrak{A}} |\mathbb{P}_1(A) - \mathbb{P}_2(A)|$$

**Totalvariation** des signierten Maßes  $\mathbb{P}_1 - \mathbb{P}_2$ .

**Satz.** Seien  $\mathbb{P}_1$  und  $\mathbb{P}_2$  zwei W-Maße auf  $(\mathbb{N}, \mathcal{P}(\mathbb{N}))$ ,  $\mathbb{P}_1(\{i\}) = p_i$ ,  $\mathbb{P}_2(\{i\}) = q_i$  für alle  $i \in \mathbb{N}$ . Dann gilt

$$d_{\infty}(\mathbb{P}_1, \mathbb{P}_2) = \frac{1}{2} \sum_{i=0}^{\infty} |p_i - q_i|.$$

**Lemma.** Für  $n, k \in \mathbb{N}, p \in [0, 1]$  und  $\mathbb{P}_1$  und  $\mathbb{P}_2$  wie eben definiert durch  $p_i := \binom{n}{k} p^k (1-p)^{n-k}, q_i := \frac{(np)^k}{k!} \exp(-np)$  gilt

$$d_{\infty}(\mathbb{P}_1,\mathbb{P}_2) \leq 2np^2.$$

**Lemma** (Borel-Cantelli). Sei  $(A_n)_{n\in\mathbb{N}}$  eine Folge von Ereignissen über  $(\Omega, \mathfrak{A}, \mathbb{P})$ . Dann gilt für  $A = \limsup A_n$ 

$$\sum_{n=1}^{\infty} \mathbb{P}(A_n) < \infty \implies \mathbb{P}(A) = 0.$$

Falls die Ereignisse  $(A_n)_{n\in\mathbb{N}}$  unabhängig sind, so gilt

$$\sum_{n=1}^{\infty} \mathbb{P}(A_n) = \infty \implies \mathbb{P}(A) = 1,$$

also zusammengefasst  $\mathbb{P}(A) \in \{0, 1\}.$ 

**Definition.** Sei  $(\mathfrak{A}_n)_{n\in\mathbb{N}}$  Folge von  $\sigma$ -Algebren über  $\Omega$ . Dann ist

$$\mathcal{T}_{\infty} = \bigcap_{n=1}^{\infty} \mathcal{T}_n \quad \text{mit} \quad \mathcal{T}_n \coloneqq \sigma \left( \bigcup_{k=n}^{\infty} \mathfrak{A}_k \right)$$

die terminale  $\sigma$ -Algebra von  $(\mathfrak{A}_n)_{n\in\mathbb{N}}$ .

**Satz** (Null-Eins-Gesetz von Kolmogorow). Sei  $(\mathfrak{A}_n)_{n\in\mathbb{N}}$  eine Folge von unabhängigen Unter- $\sigma$ -Algebren in einem W-Raum  $(\Omega, \mathfrak{A}, \mathbb{P})$ . Dann gilt  $\mathbb{P}(A) \in \{0,1\}$  für alle Ereignisse  $A \in \mathcal{T}_{\infty}$  der terminalen  $\sigma$ -Algebra.

### Integrationstheorie

**Definition.** Seien  $(\Omega_1, \mathfrak{A}_1)$  und  $(\Omega_2, \mathfrak{A}_2)$  messbare Räume. Dann heißt  $f: \Omega_1 \to \Omega_2$  ( $\mathfrak{A}_1, \mathfrak{A}_2$ )-messbar, falls

$$f^{-1}(A_2) \in \mathfrak{A}_1$$
 für alle  $A_2 \in \mathfrak{A}_2$ .

**Notation.** Für solches f schreiben wir  $f:(\Omega_1,\mathfrak{A}_1)\to(\Omega_2,\mathfrak{A}_2)$ .

**Notation.** Sei  $\Omega$  eine Menge,  $A \subset \Omega$ . Dann heißt

$$\chi_1 = \mathbbm{1}_A : \Omega \to \mathbb{R}, \quad \omega \mapsto |\{\star \mid \omega \in A\}| = \begin{cases} 1, & \text{falls } \omega \in A \\ 0, & \text{falls } \omega \not\in A \end{cases}$$

Indikatorfunktion von A.

**Beobachtung.** Sei  $(\Omega, \mathfrak{A})$  messbarer Raum,  $A \subset \Omega$ , dann gilt

$$\mathbb{1}_A \ (\mathfrak{A}, \mathfrak{L}(\mathbb{R}^1))$$
-messbar  $\iff A \in \mathfrak{A}.$ 

Lemma. Die Verkettung messbarer Abbildungen ist messbar, d.h. für  $f:(\Omega_1,\mathfrak{A}_1)\to(\Omega_2,\mathfrak{A}_2)$  und  $g:(\Omega_2,\mathfrak{A}_2)\to(\Omega_3,\mathfrak{A}_3)$  gilt  $g \circ f : (\Omega_1, \mathfrak{A}_1) \to (\Omega_3, \mathfrak{A}_3).$ 

**Lemma.** Sei  $f: \Omega \to \Omega'$  eine Abb. und  $\mathcal{E}' \subset \mathcal{P}(\Omega)$ , dann ist

$$\mathfrak{A}(f^{-1}(\mathcal{E}')) = f^{-1}(\mathfrak{A}(\mathcal{E}')).$$

**Lemma.** Sei  $(\Omega, \mathfrak{A})$  ein messbarer Raum und  $f: \Omega \to \Omega'$  eine Abbildung, sowie  $\mathcal{E} \subset \mathbb{P}(\Omega')$ . Dann gilt

$$f$$
 ist  $(\mathfrak{A}, \sigma(\mathcal{E}))$ -messbar  $\iff$   $f^{-1}(E) \in \mathfrak{A}$  für alle  $E \in \mathcal{E}$ .

**Notation.** Seien  $f, q: \Omega \to \overline{\mathbb{R}}$  zwei numerische Funktionen. Setze

$$\{f \le g\} := \{\omega \in \Omega \mid f(\omega) \le g(\omega)\} \subset \Omega$$

und definiere analog  $\{f < g\}, \{f \ge g\}, \{f > g\}, \{f = g\}, \{f \ne g\}.$ 

**Satz.** Für eine numerische Fkt.  $f:(\Omega,\mathfrak{A})\to(\overline{\mathbb{R}},\overline{\mathfrak{B}})$  sind äquivalent:

- f ist messbar  $\forall a \in \mathbb{R} : \{f > a\} = f^{-1}([a, \infty]) \in \mathfrak{A}$
- $\forall a \in \mathbb{R} : \{f < a\} \in \mathfrak{A}$ •  $\forall a \in \mathbb{R} : \{f > a\} \in \mathfrak{A}$
- $\forall a \in \mathbb{R} : \{f < a\} \in \mathfrak{A}$

**Definition.** • Sei  $(\Omega, \mathfrak{A})$  ein messbarer Raum,  $f: \Omega' \to \Omega$  eine Abbildung, dann heißt

$$\sigma(f) \coloneqq f^{-1}(\mathfrak{A}) \coloneqq \{f^{-1}(A) \mid A \in \mathfrak{A}\}\$$

die von f erzeugte  $\sigma$ -Algebra.

• Sei  $(\Omega_i, \mathfrak{A}_i)_{i \in I}$  eine Familie von messbaren Räumen,  $f_i : \Omega' \to \Omega_i$ für alle  $i \in I$  eine Abbildung. Dann heißt

$$\sigma((f_i)_{i \in I}) := \sigma(\bigcup_{i \in I} \sigma(f_i)) = \sigma(\bigcup_{i \in I} f_i^{-1}(\mathfrak{A}_i))$$

die von der Familie  $(f_i)_{i \in I}$  erzeugte  $\sigma$ -Algebra.

**Definition.** Sei  $(\Omega', \mathfrak{A}', \mu')$  ein Maßraum,  $(\Omega, \mathfrak{A})$  ein messbarer Raum,  $f:(\Omega',\mathfrak{A})\to(\Omega,\mathfrak{A})$ . Dann ist durch

$$\mu'_f := \mu' \circ f^{-1} : \mathfrak{A} \to [0, \infty], \quad A \mapsto \mu'(f^{-1}(A))$$

ein Maß auf  $(\Omega, \mathfrak{A})$ , das sog. Bildmaß von  $\mu'$  unter f, definiert.

**Satz.** Für zwei numerische Funktionen  $f, q: (\Omega, \mathfrak{A}) \to (\overline{\mathbb{R}}, \overline{\mathfrak{B}})$  gilt:

•  $\{f < q\} \in \mathfrak{A}$ 

•  $\{f < q\} \in \mathfrak{A}$ 

- $\{f > q\} \in \mathfrak{A}$   $\{f = q\} \in \mathfrak{A}$ 
  - $\{f > q\} \in \mathfrak{A}$   $\{f \neq g\} \in \mathfrak{A}$

**Satz.** Seien  $f, g: (\Omega, \mathfrak{A}) \to (\overline{\mathbb{R}}, \overline{\mathfrak{B}})$  messbare numerische Funktionen und  $\lambda, \mu \in \mathbb{R}$ . Dann auch messbar (‡: falls  $0 \notin \text{Bild}(f)$ ):

$$\lambda \cdot f$$
 •  $f + \mu \cdot g$  •  $f \cdot g$  •  $\frac{1}{f}$  (‡)

**Satz.** Seien  $f_n:(\Omega,\mathfrak{A})\to(\overline{\mathbb{R}},\overline{\mathfrak{B}}), n\in\mathbb{N}$  messbare numerische Funktionen, dann auch messbar:

•  $\inf_{n\in\mathbb{N}} f_n$ •  $\liminf_{n\in\mathbb{N}} f_n$ •  $\sup f_n$ Dabei werden Infimum, Supremum, usw. punktweise gebildet.

**Definition.** Für  $f:\Omega\to\overline{\mathbb{R}}$  heißen die Funktionen

- $|f| := \max(f, -f) : \Omega \to [0, \infty]$  Betrag von f
- $f^+ := \max(f,0) : \Omega \to [0,\infty]$  Positivteil von f
- $f^- := -\min(f, 0) : \Omega \to [0, \infty]$  Negativteil von f

**Satz.** Falls  $f:(\Omega,\mathfrak{A})\to(\overline{\mathbb{R}},\overline{\mathfrak{B}})$  messbar, dann auch |f|,  $f^+$  und  $f^-$ .

**Satz.** • Sei  $(\Omega, \mathcal{O})$  ein topologischer Raum und  $f: \Omega \to \mathbb{R}^n$  stetig. Dann ist  $f(\sigma(\mathcal{O}), \mathfrak{B}(\mathbb{R}^n))$ -messbar.

•  $\sigma(\mathcal{O})$  ist die kleinste  $\sigma$ -Algebra, bezüglich der alle stetigen Funktionen  $f: \Omega \to \mathbb{R}^n$  Borel-messbar sind.

**Satz** (von Lusin). Sei  $M \in \mathfrak{L}(\mathbb{R}^n)$  mit  $\lambda_n(M) < \infty$  und  $f: M \to \mathbb{R}$ beschränkt. Dann ist f genau dann Borel-messbar, wenn gilt:

$$\forall \epsilon > 0 : \exists K_{\epsilon} \subset M \text{ kompakt } : \lambda_n(M \setminus K_{\epsilon}) < \epsilon \text{ und } f|_{K_{\epsilon}} \text{ stetig.}$$

**Definition.** Eine Funktion  $f: \mathbb{R} \to \mathbb{R}$  heißt Càdlàg-Funktion (continue à droite, limite à gauche), falls für alle  $x \in \mathbb{R}$  gilt:

$$\lim_{y \uparrow x} f(y) \text{ existiert} \quad \text{und} \quad \lim_{y \downarrow x} f(y) = f(x).$$

Beobachtung. Jede kumulierte VF ist eine Càdlàg-Funktion.

**Definition.** Die Variation von  $g:[a,b]\to\mathbb{R}$  bzgl. einer Zerlegung  $Z = \{a = x_0 < \dots < x_n = b\}$  von [a, b] ist die nicht-negative Zahl

$$V(g,Z) := \sum_{j=1}^{n} |g(x_j) - g(x_{j-1})|.$$

Die **Totalvariation** von  $q:[a,b] \to \mathbb{R}$  ist

$$V_a^b(g) \coloneqq \sup \{V(g, Z) : Z \text{ Zerlegung von } [a, b]\} \in \mathbb{R}_{\geq 0} \cup \{\infty\}.$$

Falls  $V_a^b(q) < \infty$ , so heißt q von beschränkter Variation.

Satz. Es sind messbar:

- Monotone Funktionen • Càdlàg-Funktionen
- Funktionen von beschränkter Variation

**Definition.** Eine  $\mathfrak{A}$ -messbare numerische Funktion X über einem W-Raum  $(\Omega, \mathfrak{A}, \mathbb{P})$  heißt **Zufallsgröße** (ZG) oder **Zufallsvariable**.

Bemerkung. Häufig fordert man zusätzlich  $\mathbb{P}(X = \pm \infty) = 0$ .

**Definition.** Das durch die ZG X induzierte Bildmaß

$$P_X: \mathfrak{L}(\mathbb{R}^1) \to [0,1], \quad B \mapsto \mathbb{P}(\{X \in B\}) = \mathbb{P}(X^{-1}(B))$$

heißt Verteilungsgesetz der ZG X und

$$F_X : \mathbb{R} \to \mathbb{R}, \quad x \mapsto P_X(]-\infty, x]) = \mathbb{P}(\{X \le x\})$$

heißt Verteilungsfunktion (VF) der ZG X.

**Satz.** Sei F eine VF auf  $\mathbb{R}^1$ . Dann existiert ein W-Raum  $(\Omega, \mathfrak{A}, \mathbb{P})$  und eine ZG X auf  $\Omega$  derart, dass  $F_X = F$ .

Beweis. 1. Möglichkeit: Wähle  $\Omega := \mathbb{R}^1$ ,  $\mathfrak{A} := \mathfrak{L}(\mathbb{R}^1)$  und  $\mathbb{P} := \mu_F$  als das von von F erzeugte Maß und setze  $X := \mathrm{id}$ .

2. Möglichkeit: Wähle  $\Omega := [0, 1], \mathfrak{A} := \mathcal{L}([0, 1]), \mathbb{P} := \lambda_1$ . Setze

$$X(w) \coloneqq F^-(w) \coloneqq \inf\{F \ge w\} \quad \text{für } w > 0, \quad X(0) \coloneqq \lim_{w \downarrow 0} F^-(w)$$

**Definition.** Sei  $X_1,...,X_n$  eine endliche Familie von ZGen über  $(\Omega, \mathfrak{A}, \mathbb{P})$ . Diese Familie heißt stochastisch unabhängig, falls

$$\mathbb{P}(\bigcap_{i=1}^{n} \{X_i \in B_i\}) = \prod_{i=1}^{n} \mathbb{P}(\{X_i \in B_i\}) \text{ für alle } B_1, ..., B_n \in \mathfrak{L}(\overline{\mathbb{R}}^1).$$

**Satz.** Seien  $X_1, ..., X_n$  unabhängige ZGen über  $(\Omega, \mathfrak{A}, \mathbb{P})$  und  $g_1, ..., g_n : \mathbb{R} \to \mathbb{R}$  Borel-messbar. Setze  $Y_i := g_i(X_i) := g_i \circ X_i$  für i = 1, ..., n, dann sind auch  $Y_1, ..., Y_n$  unabhängige ZGen.

**Definition.** Eine Funktion  $f:(\Omega,\mathfrak{A})\to(\mathbb{R},\mathfrak{B})$  heißt **einfache** Funktion oder Elementarfunktion auf  $(\Omega,\mathfrak{A})$ , wenn gilt:

• f ist messbar •  $f(\Omega) \subset [0, \infty[$  •  $f(\Omega)$  ist endlich Die Menge aller elementaren Funktionen auf  $(\Omega, \mathfrak{A})$  ist  $\mathbb{E}(\Omega, \mathfrak{A})$ .

**Notation.**  $a \wedge b := \min\{a, b\}$  und  $a \vee b := \max\{a, b\}$ 

**Satz.** Seien  $f, g \in \mathbb{E}(\Omega, \mathfrak{A})$  und  $a \geq 0$ . Dann auch in  $\mathbb{E}(\Omega, \mathfrak{A})$ :

• 
$$f+g$$
 •  $f \cdot g$  •  $f \vee g$  •  $f \wedge g$ 

**Definition.** Sei  $f \in \mathbb{E}(\Omega, \mathfrak{A})$  und  $\Omega = A_1 \sqcup ... \sqcup A_k$  eine disjunkte Vereinigung von Mengen mit  $A_j \in \mathfrak{A}$  für alle j = 1, ..., k, sodass  $f(A_j) = \{y_j\}$ , dann heißt die Darstellung

$$f = \sum_{j=1}^{k} y_j \cdot \mathbb{1}_{A_j}$$
 kanonische Darstellung.

**Definition.** Sei  $(\Omega, \mathfrak{A}, \mu)$  ein Maßraum,  $f: \Omega \to \mathbb{R}$  elementar. Dann heißt die (von der Darstellung  $f = \sum\limits_{j=1}^k y_j \cdot \mathbbm{1}_{A_j}$  unabh.) Zahl

$$\int_{\Omega} f \, \mathrm{d}\mu \coloneqq \sum_{j=1}^{k} y_j \mu(A_j) \quad \mu\text{-Integral von } f.$$

**Satz.** Es gilt für  $f, g \in \mathbb{E}(\Omega, \mathfrak{A}), a, b > 0$ :

$$\bullet \int_{\Omega} \mathbb{1}_A \, \mathrm{d}\mu = \mu(A) \quad \bullet \quad f \le g \implies \int_{\Omega} f \, \mathrm{d}\mu \le \int_{\Omega} g \, \mathrm{d}\mu$$

$$\oint_{\Omega} a \cdot f + b \cdot g \, d\mu = a \cdot \iint_{\Omega} d\mu + b \cdot \iint_{\Omega} g \, d\mu$$

**Satz.** Sei  $(f_n)_{n\in\mathbb{N}}$  eine isotone (= monotone) Folge elementarer Funktionen über  $(\Omega, \mathfrak{A})$ . Dann gilt für jede elementare Funktion f mit  $f \leq \sup_{n\in\mathbb{N}} f_n$  die Ungleichung  $\int_{\Omega} f \, \mathrm{d}\mu \leq \sup_{n\in\mathbb{N}} \int_{\Omega} f_n \, \mathrm{d}\mu$ .

**Korollar.** Seien  $(f_n)_{n\in\mathbb{N}}$  und  $(g_n)_{n\in\mathbb{N}}$  isotone Folgen elementarer Funktionen mit  $\sup_{n\in\mathbb{N}} f_n = \sup_{n\in\mathbb{N}} g_n$ . Dann ist  $\sup_{n\in\mathbb{N}} \int f_n \,\mathrm{d}\mu = \sup_{n\in\mathbb{N}} \int g_n \,\mathrm{d}\mu$ .

**Satz.** Sei  $f:(\Omega,\mathfrak{A},\mu)\to(\overline{\mathbb{R}},\mathfrak{L}(\overline{\mathbb{R}}))$  nichtnegativ. Dann gibt es eine isotone Folge  $(f_n)_{n\in\mathbb{N}}$  elementarer Funktionen mit  $\sup_{n\in\mathbb{N}}f_n=f$ .

**Definition.** Sei  $f:(\Omega,\mathfrak{A},\mu)\to(\overline{\mathbb{R}},\mathfrak{L}(\overline{\mathbb{R}}))$  nichtnegativ und  $(f_n)_{n\in\mathbb{N}}$  eine Folge elementarer Funktionen mit sup  $f_n=f$ . Dann heißt

$$\int_{\Omega} f \, \mathrm{d}\mu \coloneqq \sup_{n \in \mathbb{N}} \int_{\Omega} f_n \, \mathrm{d}\mu \quad \mu\text{-Integral von } f.$$

**Definition.** Eine  $\mathfrak{A}$ -messbare, numerische Fkt.  $f:(\Omega,\mathfrak{A},\mu)\to(\overline{\mathbb{R}},\mathfrak{L}(\overline{\mathbb{R}}))$  heißt  $\mu$ -integrierbar, falls

$$\int_{\Omega} f^{+} d\mu < \infty \quad \text{und} \quad \int_{\Omega} f^{-} d\mu < \infty.$$

In diesem Fall definieren wir das Lebesgue-Integral von f als

$$\int_{\Omega} f \, \mathrm{d}\mu := \int_{\Omega} f^+ \, \mathrm{d}\mu - \int_{\Omega} f^- \, \mathrm{d}\mu.$$

**Satz.** Sei  $f:(\Omega,\mathfrak{A},\mu)\to(\overline{\mathbb{R}}^1,\mathfrak{L}(\mathbb{R}^1))$  messbar. Dann sind äquivalent:

- f ist  $\mu$ -integrierbar  $f^+$  und  $f^-$  sind  $\mu$ -integrierbar
- |f| ist  $\mu$ -integrierbar  $\exists \mu$ -integrierbare Funktion g mit  $|f| \leq g$

Satz. Seien  $f,g:(\Omega,\mathfrak{A},\mu)\to (\overline{\mathbb{R}}^1,\mathfrak{L}(\overline{\mathbb{R}}^1))$   $\mu$ -integrierbar und  $\alpha,\beta\in\mathbb{R}$ . Dann sind auch  $\mu$ -integrierbar:

- $\bullet \ \ f \pm g \qquad \qquad \bullet \ \ f \vee g \qquad \qquad \bullet \ \ f \wedge g \qquad \qquad \bullet \ \ \alpha \cdot f$
- Es gilt:  $\bullet \int_{\Omega} (\alpha \cdot f + \beta \cdot g) d\mu = \alpha \int_{\Omega} f d\mu + \beta \int_{\Omega} g d\mu$  (Linearität)
- $|\iint_{\Omega} d\mu| \le \iint_{\Omega} |f| d\mu$   $f \le g \implies \iint_{\Omega} d\mu \le \iint_{\Omega} d\mu$  (Monotonie)

**Achtung.** Das Produkt  $(f \cdot g)$  ist i. A. nicht  $\mu$ -integrierbar!

**Definition.** Sei  $(\Omega, \mathfrak{A}, \mu)$  ein Maßraum und  $f: (\Omega, \mathfrak{A}) \to (\overline{\mathbb{R}}, \mathcal{L}(\overline{\mathbb{R}}))$ . Für  $p \in [1, \infty[$  heißt f p-integrierbar, falls  $|f|^p$   $\mu$ -integrierbar ist.

$$L^p(\Omega,\mathfrak{A},\mu) \coloneqq \{f: \Omega \to \overline{\mathbb{R}} \, | \, f \text{ $p$-integrierbar, also } \smallint_{\Omega} |f|^p \, \mathrm{d}\mu < \infty\},$$

$$L^{\infty}(\Omega,\mathfrak{A},\mu):=\{f:\Omega\to\overline{\mathbb{R}}\,|\,\exists\,C>0\,:\,|f|\leq C\text{ fast "uberall}\}$$

ist dann ein VR, genannt Lebesgue-Raum ( $L^p$ -Raum), mit Norm

$$||f||_p := \left(\int_{\Omega} |f|^p \,\mathrm{d}\mu\right)^{\frac{1}{p}}$$

$$\|f\|_{\infty} := \operatorname{ess\,sup}_{\omega \in \Omega} |f(\omega)| := \inf\{C \in \mathbb{R} \mid |f| \le C \text{ fast-"uberall}\}$$

Wir betrachten in  $L^p$  zwei Funktionen als gleich, wenn sie bis auf einer Nullmenge übereinstimmen. Die  $\triangle$ -Ungleichung in  $L^p$  wird auch Minkowski-Ungleichung genannt.

**Satz.** Der  $L^p(\mu)$  ist ein vollständiger normierter Raum, d. h. jede Cauchy-Folge bzgl. der Norm  $\|\cdot\|_p$  ist auch konvergent.

**Satz.** Sei  $f \in L^p(\Omega, \mathfrak{A}, \mu)$ ,  $g \in L^q(\Omega, \mathfrak{A}, \mu)$  mit  $\frac{1}{p} + \frac{1}{q} = 1$ . Dann ist  $fg \in L^1(\Omega, \mathfrak{A}, \mu)$  und es gilt

$$\|fg\|_1 \leq \|f\|_p \cdot \|g\|_q \quad \text{(H\"{o}lder-Ungleichung)}.$$

Bemerkung. Für p=2 ist  $L^p(\Omega,\mathfrak{A},\mu)$  der Hilbertraum der quadratisch integrierbaren Funktionen mit dem Skalarprodukt

$$\langle f, g \rangle \coloneqq \int_{\Omega} (f \cdot g) \, \mathrm{d}\mu.$$

Mit q=2 folgt aus der Hölder-Ungleichung

$$|\langle f,g\rangle| = \|fg\|_1 \leq \|f\|_2 \cdot \|g\|_2 \quad \text{(Cauchy-Schwarz-Ungl.)}$$

**Satz.** Sei  $f:(\Omega,\mathfrak{A},\mu)\to(\overline{\mathbb{R}}^1,\mathcal{L}(\overline{\mathbb{R}}^1))$  nichtnegativ. Dann gilt

$$\int_{\Omega} f \, \mathrm{d}\mu = 0 \quad \iff \quad f \stackrel{\mathrm{f.\ddot{u}.}}{=} 0.$$

**Satz** (von der monotonen Konvergenz). Sei für alle  $n \in \mathbb{N}$  die Funktion  $f_n : (\Omega, \mathfrak{A}, \mu) \to (\mathbb{R}^1, \mathfrak{L}(\mathbb{R}^1))$  nicht negativ und  $\mathfrak{A}$ -messbar, sodass  $(f_n)_{n \in \mathbb{N}}$  eine isotone Folge ist. Dann gilt

$$\int_{\Omega} \lim_{n \to \infty} f_n \, \mathrm{d}\mu = \int_{\Omega} \sup_{n \in \mathbb{N}} f_n \, \mathrm{d}\mu = \sup_{n \in \mathbb{N}} \int_{\Omega} f_n \, \mathrm{d}\mu = \lim_{n \to \infty} \int_{\Omega} f_n \, \mathrm{d}\mu.$$

Korollar (Beppo Levi). Sei  $(f_n)_{n\in\mathbb{N}}$  eine Folge nicht negativer,  $\mathfrak{A}$ -messbarer, numerischer Funktionen auf  $(\Omega, \mathfrak{A}, \mu)$ . Dann gilt

$$\int_{\Omega} \sum_{n=1}^{\infty} f_n \, \mathrm{d}\mu = \sum_{n=1}^{\infty} \int_{\Omega} f_n \, \mathrm{d}\mu.$$

**Definition.** Sei  $(\Omega, \mathfrak{A})$  ein messbarer Raum mit Maßen  $\mu$  und  $\eta$ . Dann heißt  $\mu$  **absolut stetig** bezüglich  $\eta$  (notiert  $\mu \ll \eta$ ), falls

$$\eta(A) = 0 \implies \mu(A) = 0$$
 für alle  $A \in \mathfrak{A}$ .

Satz. Sei  $(\Omega, \mathfrak{A}, \mu)$  ein Maßraum und  $f: (\Omega, \mathfrak{A}) \to (\overline{\mathbb{R}}^1, \mathcal{L}(\overline{\mathbb{R}}^1))$  nichtnegativ und  $\mu$ -integrierbar. Dann definiert

$$\nu : \mathfrak{A} \to [0, \infty], \quad A \mapsto \int_A f \, \mathrm{d}\mu = \int_\Omega f \cdot \chi_A \, \mathrm{d}\mu$$

ein zu  $\mu$  absolut stetiges, endliches Maß auf  $(\Omega, \mathfrak{A})$ .

**Lemma** (Fatou). Sei für  $n \in \mathbb{N}$  die Fkt.  $f_n : (\Omega, \mathfrak{A}, \mu) \to (\mathbb{R}^1, \mathfrak{L}(\mathbb{R}^1))$  nicht negativ und  $\mathfrak{A}$ -messbar. Dann gilt

$$\int_{\Omega} \liminf_{n \to \infty} f_n \, \mathrm{d}\mu \le \liminf_{n \to \infty} \int_{\Omega} f_n \, \mathrm{d}\mu.$$

Falls  $\int\limits_{\Omega}\sup_{n\in\mathbb{N}}f_n\,\mathrm{d}\mu<\infty$ , gilt zusätzlich

$$\int_{\Omega} \limsup_{n \to \infty} f_n \, \mathrm{d}\mu \ge \limsup_{n \to \infty} \int_{\Omega} f_n \, \mathrm{d}\mu.$$

**Satz.** Seien  $(\Omega, \mathfrak{A}, \mu)$  ein Maßraum,  $(\Omega', \mathfrak{A}')$  ein messbarer Raum und  $f: \Omega' \to \Omega$  messbar. Bezeichne mit  $\mu' := \mu \circ f^{-1}$  das Bildmaß von  $\mu$  unter f. Dann gilt für alle  $\mu'$ -integrierbaren Funktionen  $g: \Omega' \to \mathbb{R}$ :

$$\int_{\Omega'} g \, \mathrm{d}\mu' = \int_{\Omega} g \circ f \, \mathrm{d}\mu$$

Satz (Transformations satz). Sei  $U,\widetilde{U} \subseteq \mathbb{R}^d$  und sei  $\phi: U \to \widetilde{U}$  ein  $\mathcal{C}^1$ -Diffeomorphismus. Dann ist eine Funktion  $f:\widetilde{U} \to \overline{\mathbb{R}}$  genau dann auf  $\widetilde{U}$  Lebesgue-Borel-integrierbar, wenn  $(f \circ \phi) \cdot |\det(D\phi)| : U \to \overline{\mathbb{R}}$ auf U Lebesgue-Borel-interierbar ist. In diesem Fall gilt

$$\smallint_U (f \circ \phi) \cdot |\det(D\phi)| \ \mathrm{d}\mu_{LB} = \smallint_{\phi(U)} f \ \mathrm{d}\mu_{LB} = \smallint_{\widetilde{U}} f \ \mathrm{d}\mu_{LB}.$$

Obige Gleichung ist auch erfüllt, wenn lediglich  $f\geq 0$  gilt (also  $f\in \overline{\mathbb{E}}(\widetilde{U},\mathfrak{B}(\widetilde{U}))$ ; dann kann das Integral auch den Wert  $\infty$  annehmen).

**Definition.** Für eine ZG  $X:(\Omega,\mathfrak{A},\mathbb{P})\to(\overline{\mathbb{R}}^1,\mathfrak{L}(\overline{\mathbb{R}}^1))$  heißt die Zahl

$$\mathbb{E}X := \int_{\Omega} X \, \mathrm{d}\mathbb{P} = \int_{\mathbb{R}^1} \mathrm{id} \, \mathrm{d}P_X$$

der Erwartungswert der ZG X, wobei  $P_X = \mathbb{P} \circ X^{-1}$ .

Korollar. Sei  $g:\mathbb{R}^1\to\mathbb{R}^1$  Borel-messbar und  $P_X$ -integrierbar. Dann gilt

$$\mathbb{E}g(X) = \int_{\mathbb{R}^1} g \, dP_X = \int_{-\infty}^{\infty} g(x) \, dF_X(x),$$

wobei das rechte Integral das uneigentliche Riemann-Stieltjes-Integral bzgl.  $F_X$  ist.

**Definition.** Für Zufallsvektoren  $X=(X_1,...,X_k)$  mit Werten in  $\mathbb{R}^k$  ist

$$\mathbb{E}X = (\mathbb{E}X_1, ..., \mathbb{E}X_k)$$

Sei  $g:\mathbb{R}^k\to\mathbb{R}$  Borel-messbar und  $P_{(X_1,...,X_k)}$ -integrierbar. Dann ist

$$\mathbb{E}g(X_1, ..., X_k) = \int_{\mathbb{R}^k} g(x_1, ...) \, dP_{(X_1, ..., X_k)} = \int_{-\infty}^{\infty} g(x_1, ..., x_k) \, dF_X(x_1, ..., x_k)$$

$$F=F_X$$
sei die VF einer ZG  $X:(\Omega,\mathfrak{A},\mathbb{P})\to (\mathbb{R}^1,\mathfrak{L}(\mathbb{R}^1),P_X)$ 

**Definition.** •  $F_X$  heißt diskret, falls  $F_X$  höchstens abzählbar viele Sprünge  $x_1, x_2, ... \in \mathbb{R}$  mit  $p_k := F(x_k) - \lim_{x \uparrow x_k} F(x) > 0$  mit

$$\sum\limits_{k=1}^{\infty}p_{k}=1$$
besitzt (dann ist  $F_{X})$ zwischen den Sprüngen konstant) item

- $F_X$  heißt **stetig** (diffus, atomlos), wenn  $F_X$  in jedem Punkt stetig ist. Dann gilt  $P_X(\{X=x\})=0$ .
- $F_X$  heißt absolut stetig (totalstetig), wenn es für alle  $\epsilon > 0$  ein  $\delta > 0$  gibt, sodass für abzählbare viele, disjunkte Intervalle  $I_k = ]a_k, b_k]$  mit  $\sum\limits_k (b_k a_k) < \delta$  sich  $\sum\limits_k (F_X(b_k) F_X(a_k)) \le \epsilon$  ergibt.
- $singul\"{a}rstetig$  (stetig, aber nicht absolutstetig), wenn die Wachstumspunkte VF  $F_X$  eine Lebesgue-Nullmenge bilden, also

$$\lambda_1(\lbrace x \in \mathbb{R}^2 \mid \forall \, \epsilon > 0 : F(x+\epsilon) - F(x-\epsilon) > 0 \rbrace) = 0$$

**Satz.**  $F'_{\mathbf{Y}}(x)$  existiert für Lebesgue-fast-alle  $x \in \mathbb{R}^1$ .

**Satz.** Jede VF F auf  $\mathbb{R}^1$  besitzt eine eindeutige Zerlegung (Lebesgue-Zerlegung) als konvexe Linearkombination einer diskreten, singulär-stetigen und absolut-stetigen VF:

$$F = \alpha_d F_d + \alpha_s F_s + \alpha_a F_a$$

mit  $\alpha_d, \alpha_s, \alpha_a \geq 0$  und  $\alpha_d + \alpha_s + \alpha_a = 1$ .

Definition. Falls  ${\cal F}_X$ absolut-stetig, dann heißt die nicht-negative, Lebesgue-messbare Funktion

$$ff_X(x) := \begin{cases} F_X'(x) & \text{falls Ableitung ex.} \\ 0 & \text{sonst,} \end{cases}$$
 welche  $\int_{\mathbb{R}^1} f_X \, d\lambda_1 = 1$  erfüllt, die **W-Dichte** von  $F_X$ .

$$\mathbb{E}X = \int_{\mathbb{R}^1} x \, dF_X = \int_{\mathbb{R}^1} id \cdot f_X \, d\lambda = \int_{-\infty}^{\infty} x \cdot f_X(x) \, dx$$

Bemerkung. Für diskrete  $F_X$ , also

$$F(x) = c_i$$
 für alle $x \in ]x_i, x_{i+1}[$ 

für  $x_1, ... \in \mathbb{R}$  und  $c_1, ... \in \mathbb{R}$  gilt

$$\mathbb{E}X = \sum_{i=1}^{\infty} (x_i)$$

Deutung der  $\mathbb{E} X$ als Massenschwerpunkte

 $F_(X_1,...,X_k)$ heißt **absolut stetig**, falls für alle  $\epsilon>0$ ein  $\delta>0$ existiert, sodass für  $I_\alpha=]a_j,b_j],\,j=1,2,...$  mit  $\sum\limits_{j>1}\lambda_k(I_j)\leq \delta$  gilt:

$$\textstyle\sum\limits_{j\geq 1}\mathbb{P}_{(X_1,...,X_k)}(I)=\textstyle\sum\limits_{j\geq 1}(triangleF_{(X_1,...,X_k)})I_j\leq \epsilon$$

-, Canau dann existiert eine (Lebesgue-) Borel-messbare Funktion

$$f_{(X_1,...,X_k)}(x_1,...,x_k) \ge 0$$
 mit  $\int_{\mathbb{D}^1} f_{(X_1,...,X_k)} d\lambda_k = 1$ 

Sei  $q: \mathbb{R}^k \to \mathbb{R}^1$  Borel-messbar

$$\mathbb{E}g(X_1,...,X_k) = \int_{\mathbb{T}_1} g \cdot f_{(X_1,...,X_k)} \, \mathrm{d}\lambda_k$$

Falls  $F_{(X_1,...,X_k)}$  "hinreichend glatt", so ergibt sich

$$f_{X_1,...,X_k}(x_1,...,x_k) = \frac{\partial^k}{\partial_{x_1} \cdot \partial_{x_k}} F_{(X_1,...,X_k)}(x_1,...,x_k)$$

 $F_{X_1,...,X_k}$  heißt singulär-stetig, falls  $P_{(X_1,...,X_k)}(\{x\}) = 0 \forall x \in \mathbb{R}^k$  und es existiert eine Lebesgue-messbare Menge S mit  $\lambda_k(S) = 0$  und  $P((X_1,...,X_k))(S) = 1$ .

 $F_{(X_1,...,X_k)}$ heißt diskret, falls eine höchstens abzählbare Punktmenge $S=\{x_1,...\}\subset\mathbb{R}^k$  und  $p_i=P_{(X_1,...,X_k)}(\{x_i\})>0$  mit  $\sum_{i\geq 1}p_i=1$ 

Sei 
$$x_i = (x_i^{(1)}, ..., x_i^{(k)}) \in \mathbb{R}^k$$
  

$$\mathbb{E}g(X_1, ..., X_k) = \sum_{i \ge 1} g(x_i^{(1)}, ..., x_i^{(k)}) p_i$$

 $g: \mathbb{R}^1 \to \mathbb{R}^1$  sei zunächst beliebig (stetig oder hinreichend glatt) Sei  $a = \xi_0^{(n)} < \xi_1^{(n)} < \dots < x_k^{(n)}$  und  $x_k^{(n)} \in \left] \xi_{k-1}^{(n)}, \xi_k^{(n)} \right[$ . **Definition.**  $(\xi_n)$  sei eine Zerlegungsfolge mit  $\max_{1 \leq k \leq k_n} (x_k^{(n)} - x_{k-1}^{(n)}) \xrightarrow{n \to \infty} 0$   $(x_{\scriptscriptstyle L}^{(n)})$  sei eine Zwischenwertfolge

$$\lim_{n \to \infty} \sum_{k=1}^{k_n} g(x_k^{(n)}) (F(x_k^{(n)}) - F(x_{k-1}^{(n)})) = \int\limits_a^b g(x) \, \mathrm{d} F(x) = \int\limits_{[a,b]} g \, \mathrm{d} F \lambda_1$$

wobei  $F: \mathbb{R}^1 \to \mathbb{R}^1$  zunächst beliebig (monoton oder von beschränkter Variation)

Sei g bzgl. F R-S-integrierbar, d. h. der Grenzwert oben existiert Dann ist auch F bzgl. g R-S-integrierbar und es gilt

$$\int_{a}^{b} g(x) dF(x) = [g(x) \cdot F(x)]_{a}^{b} - \int_{a}^{b} F(x) dg(x)$$

Ausnutzen der partiellen Integration zur Berechnung von Erwartungswerten

$$\mathbb{E}X = \int_{-\infty}^{\infty} x \, \mathrm{d}F(x)$$

$$\int_{a}^{b} x \, dF_X(x) = \lim_{a \to -\infty, b \to \infty} [x \cdot F_X(-x)]_0^{-a} - \int_{0}^{-a} F_X(-x) \, dx + [x(F_X(x) - 1)]_0^{b} - \int_{0}^{b} (x \cdot F_X(-x)) \, dx + [x(F_X(x) - 1)]_0^{b} + [$$

Falls 
$$\lim x \to \infty x F_X(-x) = \lim x \to \infty x (1 - F_X(x)) = 0$$
, so gilt

$$\mathbb{E}X = \int_{0}^{\infty} 1 - F_X(x) - F_X(-x) \, \mathrm{d}x, \text{ falls } \mathbb{E}|X| < \infty$$

$$\mathbb{E}|X| = \int_{0}^{\infty} 1 - F_X(x) - F_X(-x) \, \mathrm{d}x$$

Genauso werden Erwartungswerte von Funktionen von X berechnet, z.B. mit  $x^2F_X(-x) \xrightarrow{x \to \infty} 0$  und  $x^2(1 - F_X(x)) \xrightarrow{x \to \infty} 0$ 

$$\mathbb{E}X^{2} = 2\int_{0}^{\infty} x(1 - F_{X}(x) + F_{X}(-x)) dx = \mathbb{P}(|X| > x) \text{ (falls } F_{X} \text{ stetig)}$$

$$\mathbb{E}|X|^{k} = k \int_{0}^{\infty} x^{k-1} (1 - F_X(x) + F_X(-x)) \, dx$$

**Definition.**  $\mathbb{E}X^k$  ( $\mathbb{E}|X|^k$ ) heißt k-tes (absolutes) Moment der ZG X.  $\mathbb{E}(X - \mathbb{E}X)^k$  heißt k-tes zentriertes Moment der ZG X.  $\mathrm{Var}(X) := D^2X = \mathbb{E}(X - \mathbb{E}X)^2 = \mathbb{E}X^2$  heißt **Streuung** (Dispersion, Varianz) der ZG X.

X sei ZG über  $(\Omega, \mathfrak{A}, \mathbb{P})$  mit  $\mathbb{E}|X|^n < \infty$  für alle  $n \in \mathbb{N}$ .

$$\mathbb{E}X^n = \int_{\mathbb{P}^n} x^n \mathbb{P}_X \, \mathrm{d}x = \int_{-\infty}^{\infty} x^n \, \mathrm{d}F_X(x)$$

heißt n-tes Moment

 $\mathbb{E} X$ Erwartungswert (Schwerpunkt der W-Massenverteilung) "Lageparameter"

$$\mathbb{D}^2 X = \operatorname{Var}(X) = \mathbb{E}(X - \mathbb{E}X)^2 = \mathbb{E}(X^2) - (\mathbb{E}X)^2 > 0$$

Eigenschaft:  $Var(aX + b) = a^2 Var(X)$  für  $a, b \in \mathbb{R}^1$ 

$$\operatorname{Var}(X) \leq \mathbb{E}(X-c)^2$$
 für alle  $c \in \mathbb{R}^1$ 

 $Var(X) = 0 \iff X - \mathbb{E}X = 0 \iff X = const \mathbb{P}$ -fast-sicher

**Satz.** X sei eine ZG und  $g:[0,\infty[\to [0,\infty]]$  nichtfallend. Dann gilt  $\mathbb{P}(|X| \ge \epsilon) \le \frac{\mathbb{E}g(|X|)}{g(\epsilon)}$  für beliebiges  $\epsilon > 0$ .

Spezialfälle:

• 
$$g(x) = x$$
, dann  $\mathbb{P}(|X| \ge \epsilon) \le \frac{\mathbb{E}X}{\epsilon}$  Markow-Ungleichung

• 
$$g(x) = x^2$$
, dann  $\mathbb{P}(|X - \mathbb{E}X| \ge \epsilon) \le \frac{\mathbb{E}(X - \mathbb{E}X)^2}{\epsilon^2} = \frac{\text{Var}(X)}{\epsilon^2}$   
Tschebyschew-Ungleichung

• 
$$g(x) = \exp(ax)$$
 für  $a > 0$ , dann  $\mathbb{P}(|X| \ge \epsilon) \le \exp(-a\epsilon)\mathbb{E}\exp(a|X|)$ 

$$0 > B = \mathbb{E} \exp(a|X|) \ge \frac{a^n \mathbb{E}|X|^n}{n!}$$

$$\implies \mathbb{E}|X|^n \leq \frac{B}{a^n} n!$$
 für alle  $n \in \mathbb{N}$ 

$$\implies |\mathbb{E}X^n| \leq \frac{B}{a^n}n!$$

$$\implies \mathbb{E} \exp(zX)$$
 ist analytisch für  $|z| < a$ 

**Definition.**  $\mathbb{E}\exp(zX)$  heißt momenterzeugende Funktion der ZG X oder VF  $F_X$ .

$$X = N(\mu, \sigma^2) \implies \mathbb{E} \exp(zX) = \exp\left(z\mu + \frac{\sigma^2}{2}z^2\right) \text{ für } z \in \mathbb{C}$$

#### Höldersche Ungleichung:

$$\begin{split} |\mathbb{E}XY| &\leq \mathbb{E}|XY| \leq (\mathbb{E}|X|^p)^{\frac{1}{p}} \cdot (\mathbb{E}|X|^q)^{\frac{1}{q}} \text{ für } p,q \geq 1 \\ &\Longrightarrow \text{Cauchy-Schwarz-Bunjakowski-Ungleichung für } p = q = 2 \end{split}$$

$$|\mathbb{E}XY| \le \sqrt{\mathbb{E}(X^2)\mathbb{E}(Y^2)}$$

Verallgemeinerung:

$$\mathbb{E}(X_1^{n_1}\cdots X_k^{n_k}) \leq (\mathbb{E}|X_1|^n)^{\frac{n_1}{n}}\cdots (\mathbb{E}|X_k|^n)^{\frac{n_k}{n}}, \, n=n_1+\ldots+n_k$$
 Jensensche Ungleichung

Sei  $g: \mathbb{R}^1 \to \mathbb{R}^1$  konvex auf einem Intervall J, d. h.

$$g(\alpha x + (1 - \alpha)y) \le \alpha g(x) + (1 - \alpha)g(y)$$
 für alle  $x, y \in I$  und  $\alpha \in [0, 1]$ 

Per Induktion folgt:  $g(\sum_{i=1}^{n} \alpha_i x_i) \leq \sum_{i=1}^{n} \alpha_i g(x_i)$  für  $x_1, ..., x_n \in J$ ,  $\alpha_i > 0, \alpha_1 + ... + \alpha_n = 1$ 

**Satz.**  $g(\mathbb{E}X) \leq \mathbb{E}g(X)$ , falls  $\mathbb{P}(X \in J) = 1$  und  $\mathbb{E}|X| < \infty$ 

$$g(x) = |x|^{\frac{n}{m}}$$
 für  $0 < m \le n$ ,  $\Longrightarrow$  Ljapunow-Ungleichung

**Problem** (Momentenproblem). Unter welchen Bedingungen ist eine Zahlenfolge  $c_0 = 1, c_1, c_2, ...$  eine Momentenfolge einer ZG X, d. h.  $c_n = \mathbb{E}X^n$ .

Antwort

$$0 \le \mathbb{E}(z_0 + z_1 X + \dots + z_n X^n)^2 = \mathbb{E}(\sum_{i,j=1}^n z_i z_j X^{i+j}) = \sum_{i,j=1}^n z_i z_j c_{i+j}$$

$$\det \begin{pmatrix} c_0 & c_1 & \cdots & c_n \\ c_1 & c_2 & \cdots & c_{n+1} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ c_n & c_{n+1} & \cdots & c_{2n} \end{pmatrix} \ge 0.$$

**Problem.** Wann ist die zugehörige VF  $F_X$  eindeutig festgelegt?  $c_n = \int\limits_0^\infty x^n \, \mathrm{d}F_X(x)$  (Stieltjes-MP),  $c_n = \int\limits_{-\infty}^\infty x^n \, \mathrm{d}F_X(x)$  (Hamburger MP)

Hinreichende Bedingung für Bestimmtheit:

Stieltjes-MP: 
$$\sum_{n=1}^{\infty} \frac{1}{c_{2n}^{n}} = \infty$$

Hamburger MP: 
$$\sum_{n=1}^{\infty} \frac{1}{\frac{1}{c_{2n}^{2n}}} = \infty$$

(Carleman-Kriterien)

**Definition.** Sei  $X = (X_1, ..., X_k)$  eine k-dimensionale ZV über  $(\Omega, \mathfrak{A}, \mathbb{P})$ .  $X_1, ..., X_k$  heißen **stochastisch unabhängig**, falls

$$\mathbb{P}(\bigcap_{i=1}^{k} \{X_i \in B_i\}) = \prod_{i=1}^{k} \mathbb{P}(\{X_i \in B_i\})$$

für alle  $B_1, ..., B_k \in \mathcal{L}(\mathbb{R}^1)$ . Dies ist genau dann der Fall, wenn

$$\mathbb{P}(X_1 \leq x_1, ..., X_k \leq x_k) = \mathbb{P}(X_1 \leq x_1) \cdots \mathbb{P}(X_k \leq X_k)$$

für alle  $x_1,...,x_k\in\mathbb{R}$ . Falls die W-Dichte  $f_X(x_1,...,x_k)=\frac{\partial}{\partial x_1\cdots\partial x_k}F(x_1,...,x_k)$  existiert (also  $F_X$  absolut stetig), ist dies äquivalent zu

$$f_X(x_1,...,x_k) = f_{X_1}(x_1) \cdots f_{X_k}(x_k).$$

Für diskrete Verteilungen ist dies äquivalent zu

$$\mathbb{P}(X_1 = x_1, ..., X_k = x_k) = \mathbb{P}(X_1 = x_1) \cdots \mathbb{P}(X_k = x_k)$$

für alle  $x_1, ..., x_k \in \mathbb{R}$ .

**Definition.** Für eine k-dimensionale ZV  $X=(X_1,...,X_k)$  heißt

$$F_{(X_{i_1},...,X_{i_l})}(x_{i_1},...,x_{i_l}) = \lim_{x_j \to \infty} \lim_{j \in \{1,...,k\} \setminus \{i_1,...,i_l\}} F_{(X_1},...,X_k)(x_1,x_1,...,x_l)$$

für  $1 \le i_1 < ... < i_l \le k, \ l=1,...,k-1$  l-dimensionale Rand-(Marginal-)verteilungsfunktion.

Falls  $f_X(x_1,...,x_k)$  existiert, so existieren sämtliche Randdichten

$$f_{(X_{i_1},...,X_{i_k})}(x_{i_1},...,x_{i_k}) = \int\limits_{\mathbb{R}^k-l} f_{(X_1,...,X_k)}(x_1,...,x_k) \, \mathrm{d}(x_1,\widehat{x_{i_1}},...,\widehat{x_{i_k}},...,x_k) \, \mathrm{d}(x_1,\widehat{x_{i_1}},...,\widehat{x_{i_k}},...,x_k) \, \mathrm{d}(x_1,\widehat{x_{i_1}},...,\widehat{x_{i_k}},...,x_k) \, \mathrm{d}(x_1,\widehat{x_{i_1}},...,\widehat{x_{i_k}},...,x_k) \, \mathrm{d}(x_1,\widehat{x_{i_1}},...,x_k) \, \mathrm{d}(x_1,\widehat{x_{i_1}},...,x_k)$$

Analog folgt für eine diskrete ZV die Diskretheit der Randverteilungen k=2:

$$\mathbb{P}(X_1 = x_m^{(1)}) = \sum_{x_m^{(2)}} \mathbb{P}(X_1 = x_m^{(1)}, X_2 = x_m^{(2)})$$

$$\mathbb{P}(X_2 = x_m^{(2)}) = \sum_{x_m^{(1)}} \mathbb{P}(X_1 = x_m^{(1)}, X_2 = x_m^{(2)})$$

wobei  $x_m = (x_m^{(1)}, ..., x_m^{(k)})$  die Massenschwerpunkte sind. Wichtig: Im allgemeinen bestimmen die Randverteilungen nicht die gemeinsame Verteilung des Vektors.

**Definition.** (X,Y) sei eine zweidimensionale ZVüber  $(\Omega,\mathfrak{A},\mathbb{P})$  mit  $\mathbb{E}X^2<\infty$ ,  $\mathbb{E}Y^2<\infty$ . Dann heißt

$$Var(X, Y) := \mathbb{E}(XY) - \mathbb{E}X\mathbb{E}Y = \mathbb{E}((X - \mathbb{E}X) \cdot (Y - \mathbb{E}Y))$$

Kovarianz von X und Y und

$$Cor(X, Y) := \frac{Var(X, Y)}{\sqrt{Var(X) \cdot Var(Y)}}$$

**Korrelation** von X und Y.

**Satz.** • Falls X, Y unabhängig, so gilt Var(X, Y) = Cor(X, Y) = 0

- |Cor(X,Y)| < 1
- $Cor(X,Y) = 1 \iff \exists a,b \in \mathbb{R}^1 : \mathbb{P}(Y = aX + b) = 1.$

**Definition.** Falls Cor(X, Y) = 0, so heißen X, Y unkorreliert.

Achtung. Aus Unkorreliertheit folgt i. A. nicht Unabhängigkeit!

**Beispiel.** Sei X eine ZG mit der symmetrischen Dichte  $f_X(x) = f_X(-x)$  und  $\int_{-\infty}^{\infty} |x|^3 f_X(x) dx < \infty$ , dann ist

$$\operatorname{Var}(X, X^2) = 0$$
, aber X und  $X^2$  nicht unabhängig.

Bemerkung. • Cor(X,Y) = 1: positive Korrelation

- Cor(X,Y) = -1: negative Korrelation
- Cor(X,Y) = 0: Unkorreliertheit

Wichtig: Falls (X, Y) eine zweidimensionale Normalverteilung besitzt, so folgt aus Cor(X, Y) = 0 die Unabhängigkeit von X und Y.

 $\mathbf{Satz}_{i}^{x_{k}}$   $X_{1},...,X_{n}$  seien paarweise unkorrelierte ZGen mit  $\mathbb{E}X_{i}^{2}<\infty$  für i=1,...,n. Dann gilt

$$Var(X_1 + ... + X_n) = Var(X_1) + ... + Var(X_n)$$