## Zusammenfassung Stochastik I

(C) (BY:) Tim Baumann, http://timbaumann.info/uni-spicker

## Der abstrakte Maß- und Wkts-Begriff

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

- $\bullet$   $A \wedge A = A$ •  $A \wedge B = B \wedge A$  •  $A \wedge S = A$
- $A \wedge U = U$ •  $A \wedge \overline{A} = U$ •  $A \wedge (B \wedge C) = (A \wedge B) \wedge C$
- $\bullet \quad A \vee A = A$ •  $A \lor B = B \lor A$  •  $A \lor S = S$
- $A \lor U = A$   $A \lor \overline{A} = S$ •  $A \wedge (B \vee C) = (A \wedge B) \vee (\tilde{A} \wedge C)$
- $A \lor (B \lor C) = (A \lor B) \lor C$

**Definition.** Sei  $\mathfrak{A}$  eine Ereignisalgebra und A, B Ereignisse.

- Durch  $A \leq B$  :  $\iff A \wedge B = B$  (gesprochen A impliziert B) ist auf  $\mathfrak{A}$  eine Partialordnung definiert.
- A und B heißen **äquivalent**, falls A < B und B < A.
- A und B heißen unvereinbar, falls  $A \wedge B = U$ .

**Korollar.** In einer Ereignisalgebra  $\mathfrak{A}$  gilt mit  $A, B \in \mathfrak{A}$ :

- $A < B \iff \overline{B} < \overline{A}$ (Kontraposition)
- $\overline{A \vee B} = \overline{A} \wedge \overline{B}$   $\overline{A \wedge B} = \overline{A} \vee \overline{B}$  (De Morgansche Regeln)

Korollar. Durch Induktion folgt aus den De Morganschen Regeln:

$$\overline{\binom{n}{\bigvee_{i=1}^{n}A_{i}}} = \bigwedge_{i=1}^{n} \overline{A_{i}} \quad \text{und} \quad \overline{\binom{n}{\bigwedge_{i=1}^{n}A_{i}}} = \bigvee_{i=1}^{n} \overline{A_{i}} \quad \text{für } A_{1},...,A_{n} \in \mathfrak{A}.$$

**Definition.** Eine Algebra (Mengenalgebra) über  $\Omega$  ist ein System von Teilmengen  $\mathfrak{A} \subset \mathcal{P}(\Omega)$  mit  $\Omega \in \mathfrak{A}$ , das unter endl. Vereinigungen und Komplementen stabil ist, d. h. für alle  $A, B \in \mathfrak{A}$  gilt:

- $\Omega \in \mathfrak{A}$
- $A \cup B \in \mathfrak{A}$
- $A^c := \Omega \setminus A \in \mathfrak{A}$

Bemerkung. Aus den De Morganschen Regeln folgt, dass Mengenalgebren auch unter endlichen Schnitten stabil sind.

Satz (Isomorphiesatz von Stone). Zu jeder Ereignisalgebra A gibt es eine Menge  $\Omega$ , sodass  $\mathfrak{A}$  isomorph zu einer Mengenalgebra über  $\Omega$  ist.

**Notation.**  $A \triangle B := (A \setminus B) \cup (B \setminus A)$  heißt symm. **Differenz**.

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

$$\bigcup_{n=0}^{\infty} A_n \in \mathfrak{A} \quad \text{für alle Folgen } (A_n)_{n \in \mathbb{N}} \text{ in } \mathfrak{A}.$$

Bemerkung. Jede  $\sigma$ -Algebra ist auch unter abzählb. Schnitten stabil.

**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.** Eine Folge  $(A_n)_{n\in\mathbb{N}}$  in einer  $\sigma$ -Algebra  $\mathfrak{A}$  konvergiert gegen  $A \in \mathfrak{A}$ , notiert  $\lim_{n \to \infty} A_n = A$ , falls  $A = \liminf_{n \to \infty} A_n = \limsup_{n \to \infty} A_n$ .

**Satz.** Für isotone / antitone Folgen  $(A_n)_{n\in\mathbb{N}}$  in  $\mathfrak{A}$  gilt:

$$\lim_{n \to \infty} A_n = \bigcup_{n=1}^{\infty} A_n \quad / \quad \lim_{n \to \infty} A_n = \bigcap_{n=1}^{\infty} A_n$$

**Definition.** Ein Ring (Mengenring) über  $\Omega$  ist ein System von Teilmengen  $\mathfrak{R} \subset \mathcal{P}(\Omega)$  mit  $\emptyset \in \mathfrak{R}$ , das unter endlichen Vereinigungen und Differenzen stabil ist, d. h. für alle  $A, B \in \Re$  gilt:

- ∅ ∈ ℜ
- $A \cup B \in \Re$
- $A \setminus B \in \mathfrak{R}$

Bemerkung. Ein Ring ist auch unter Schnitten stabil, da

$$A \cap B = (A \cup B) \setminus (A \triangle B).$$

**Definition.** Ein  $\sigma$ -Ring über  $\Omega$  ist ein Ring  $\mathfrak{R} \subset \mathcal{P}(\Omega)$  über  $\Omega$ , der auch unter abzählbaren Vereinigungen stabil ist, d. h.

$$\bigcup_{n=0}^{\infty} A_n \in \mathfrak{A} \quad \text{für alle Folgen } (A_n)_{n \in \mathbb{N}} \text{ in } \mathfrak{A}.$$

Bemerkung. Jeder  $\sigma$ -Ring ist auch unter abzählb. Schnitten stabil.

**Satz.**  $\mathfrak{A}$  ist  $(\sigma$ -) Algebra  $\iff \mathfrak{A}$  ist  $(\sigma$ -) Ring mit  $\Omega \in \mathfrak{A}$ .

**Satz.** Sei  $(\mathfrak{A}_i)_{i\in I}$  Familie von  $(\sigma$ -) Ringen /  $(\sigma$ -) Algebra über  $\Omega$ . Dann ist der Schnitt  $\bigcap \mathfrak{A}_i$  ein  $(\sigma$ -) Ring / eine  $(\sigma$ -) Algebra über  $\Omega$ .

**Definition.** Sei  $E \subset \mathcal{P}(\Omega)$ . Setze

$$\mathcal{R}(E) := \{ \mathfrak{R} \subset \mathcal{P}(\Omega) \mid E \subset \mathfrak{R}, \mathfrak{R} \text{ } \sigma\text{-Ring} \} \text{ und}$$
$$\mathcal{A}(E) := \{ \mathfrak{A} \subset \mathcal{P}(\Omega) \mid E \subset \mathfrak{A}, \mathfrak{A} \text{ } \sigma\text{-Algebra} \}.$$

Dann heißen  $\rho(E) := \bigcap \mathfrak{R}, \quad \sigma(E) := \bigcap \mathfrak{A}$  $\mathfrak{R} \in \mathcal{R}(E)$ 

von E erzeugter Ring bzw. von E erzeugte  $\sigma$ -Algebra.

**Definition.** Die Borel-Mengen in  $\mathbb{R}^1$  sind  $\mathfrak{B}(\mathbb{R}^1) := \sigma(\mathcal{E})$ , wobei wir  $\mathcal{E}$  aus folgenden äquivalenten Optionen wählen dürfen:

- $\bullet \ \{ [a,b] \mid a \leq b \} \quad \bullet \ \{ [a,b] \mid a \leq b \} \quad \bullet \ \{ G \subset \mathbb{R}^1 \mid G \text{ abgeschl.} \}$   $\bullet \ \{ [a,b] \mid a \leq b \} \quad \bullet \ \{ [a,b] \mid a \leq b \} \quad \bullet \ \{ F \subset \mathbb{R}^1 \mid F \text{ offen} \}$

**Definition.** Allgemeiner ist für  $d \in \mathbb{N}$  die  $\sigma$ -Algebra der Borel-Mengen in  $\mathbb{R}^d$  gleich  $\mathfrak{B}(\mathbb{R}^d) := \sigma(\mathcal{E})$ , wobei

$$\mathcal{E} := \{ X_{i=1}^d \ ] a_i, b_i] \ | \ \forall i \in \{1, ..., d\} \ : \ a_i \le b_i \}.$$

Notation.  $\overline{\mathbb{R}^1} := \mathbb{R} \cup \{-\infty, +\infty\} = [-\infty, \infty]$ 

**Definition.** Funktionen mit Wertebereich  $\overline{\mathbb{R}^1}$  heißen numerisch.

**Definition.** Sei  $\mathfrak{R}$  ein Ring über  $\Omega$ . Eine Fkt.  $\mu:\mathfrak{R}\to[0,\infty]$  heißt

- Inhalt auf  $\Re$ , falls  $\mu(\emptyset) = 0$  und  $\mu(A \cup B) = \mu(A) + \mu(B)$  für alle  $A, B \in \mathfrak{R}$  mit  $A \cap B = \emptyset$  gilt.
- Prämaß auf  $\Re$ , wenn  $\mu$  ein Inhalt ist und für alle Folgen  $(A_n)_{n\in\mathbb{N}}$  in  $\mathfrak{R}$  mit  $A_i\cap A_j=\emptyset$  für  $i\neq j$  und  $\bigcup_{n=1}^\infty A_n\in\mathfrak{R}$  gilt:

$$\mu\left(\bigcup_{n=1}^{\infty} A_n\right) = \sum_{n=1}^{\infty} \mu(A_n)$$
 (\sigma-Additivit\text{\text{it}})

• Maß, wenn  $\mu$  Prämaß und  $\Re$  in Wahrheit sogar eine  $\sigma$ -Algebra ist. Dann ist die letzte Vorraussetzung in Punkt 2 immer erfüllt.

**Definition.** Ein Inhalt/Maß  $\mu$  auf einem Ring / einer  $\sigma$ -Algebra  $\mathfrak{A}$ 

- heißt endlich, falls  $\mu(\Omega) < \infty$ ,
- heißt  $\sigma$ -endlich, falls eine Folge  $A_n$  in  $\mathfrak A$  existiert, sodass

$$\Omega = \bigcup_{n \in \mathbb{N}} A_n \quad \text{und} \quad \forall i \in \mathbb{N} : \mu(A_i) < \infty.$$

**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.

**Beispiel.** Sei  $\Re$  ein Ring über  $\Omega$  und  $\omega \in \Omega$ . Die Abbildung

$$\delta_{\omega}: \mathfrak{R} \to [0, \infty], \quad A \mapsto \mathbb{1}_A(\omega)$$

ist dann ein Prämaß auf R, genannt Dirac-(Prä)-Maß.

**Lemma.** Sei  $\mu$  ein Inhalt auf einem Ring  $\Re$ . Seien  $A, B \in \Re$  und  $(A_n)_{n\in\mathbb{N}}$  Folge in  $\mathfrak{R}$  mit  $\mu(A)<\infty$  und  $\forall n\in\mathbb{N}:\mu(A_n)<\infty$ . Dann:

- $\mu(A \cup B) = \mu(A) + \mu(B) \mu(A \cap B)$
- $A \subset B \implies \mu(A) \leq \mu(B)$

- (Isotonie)
- $A \subset B \implies \mu(B \setminus A) = \mu(B) \mu(A)$
- $\mu(\bigcup_{i=1}^n A_i) \le \sum_{i=1}^n \mu(A_i)$ (Subadditivität)

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

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

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

**Satz.** Sei  $\mu$  ein Inhalt auf  $\mathfrak{R} \subset \mathcal{P}(\Omega)$ . Wir betrachten die Aussagen:

- (i)  $\mu$  ist ein Prämaß auf  $\Re$ .
- (ii) Stetigkeit von unten: Für jede monoton wachsende Folge  $(A_n)_{n\in\mathbb{N}}$  in  $\mathfrak{R}$  mit  $A:=\lim_{n\to\infty}A_n=\bigcup_{n=0}^\infty A_n\in\mathfrak{R}$  gilt  $\lim_{n \to \infty} \mu(A_n) = \mu(A).$
- (iii) Stetigkeit von oben: Für jede monoton fallende Folge  $(A_n)_{n\in\mathbb{N}}$ in  $\Re$  mit  $\mu(A_0) < \infty$  und  $A := \lim_{n \to \infty} A_n = \bigcap_{n=0}^{\infty} A_n \in \Re$  gilt  $\lim_{n \to \infty} \mu(A_n) = \mu(A).$
- (iv) Für jede monoton fallende Folge  $(A_n)_{n\in\mathbb{N}}$  in  $\mathfrak{R}$  mit  $\mu(A_0)<\infty$ und  $\lim_{n\to\infty} A_n = \bigcap_{n=0}^{\infty} A_n = \emptyset$  gilt  $\lim_{n\to\infty} \mu(A_n) = 0$ .

Dann gilt (i)  $\iff$  (ii)  $\implies$  (iii)  $\iff$  (iv). Falls  $\mu$  endlich ist, so gilt auch (iii)  $\implies$  (ii)

**Definition.** Seien  $a=(a_1,...,a_d), b=(b_1,...,b_d) \in \mathbb{R}^d$ . Wir schreiben  $a \leq b$ , falls  $a_i \leq b_i$  für alle  $i \in \{1,...,d\}$  gilt. Dann heißt

$$[a, b] := \{(x_1, ..., x_d) \in \mathbb{R}^d \mid a_i < x_i \le b_i \text{ für alle } i \in \{1, ..., d\} \}$$

von a und b aufgespannter Elementarquader in  $\mathbb{R}^d$ .

**Definition.** Sei  $f: \mathbb{R}^d \to \mathbb{R}^1$  eine Funktion,  $x = (x_1, ..., x_d) \in \mathbb{R}^d$  und  $h = (h_1, ..., h_d) \in \mathbb{R}^d_{>0}$ . Dann heißt

**Zuwachs** von f im Elementarquader [x, x + h].

**Definition.**  $G: \mathbb{R}^d \to \mathbb{R}$  heißt maßerzeugende Funktion, falls

- G ist nicht-fallend in jedem Argument, d. h. für alle  $k \in \{1,...,d\}$  und  $x_1,...,x_d \in \mathbb{R}$  ist  $f(x_1,...,x_{k-1},-.,x_{k+1},...,x_d)$  nicht-fallend.
- G ist rechtsseitig stetig in jedem Argument, d. h. für alle  $k \in \{1,...,d\}$  und  $x_1,...,x_d \in \mathbb{R}$  gilt

$$\lim_{h \downarrow 0} f(x_1, ..., x_{k-1}, x_k + h, x_{k+1}, ..., x_d) = f(x_1, ..., x_d).$$

• Für alle  $x \in \mathbb{R}^d$  und  $h \in \mathbb{R}^d_{\geq 0}$  ist der Zuwachs  $(\Delta G)([x, x + h]) \geq 0$ .

**Definition.** Eine maßerzeugende Funktion F heißt **Verteilungsfunktion** (VF) in  $\mathbb{R}^d$ , falls zusätzlich gilt:

$$\lim_{\substack{x_1 \to \infty \\ x_d \to \infty}} F(x_1,...,x_d) = 1 \qquad \text{ und } \quad \lim_{\substack{x_i \to -\infty \\ x_d \to \infty}} F(x_1,...,x_d) = 0$$

für alle  $i \in \{1, ..., d\}$  und  $x_1, ..., \hat{x_i}, ..., x_d \in \mathbb{R}$  fest.

Bemerkung. Sei  $G_i : \mathbb{R}^1 \to \mathbb{R}^1_{>0}$  für  $i \in \{1,...,d\}$  maßerzeugende Funktion im  $\mathbb{R}^1$ , dann ist

$$G: \mathbb{R}^d \to \mathbb{R}^1_{>0}, \quad (x_1, ..., x_d) \mapsto G_1(x_1) \cdot ... \cdot G_d(x_d)$$

eine maßerzeugende Funktion in  $\mathbb{R}^d$  und es gilt für jeden Elementarquader  $]a,b]\subset\mathbb{R}^d$  mit  $a=(a_1,...,a_d),\,b=(b_1,...,b_d)$ :

$$(\triangle G)([a,b]) = \prod_{i=1}^{d} (G_i(b_i) - G_i(a_i)).$$

**Satz.** Der Ring aller Elementarquader im  $\mathbb{R}^d$  ist

$$\mathfrak{R} \coloneqq \{ \bigcup_{i=1}^{m} ]a_i, b_i] \mid m \in \mathbb{N} \text{ und } ]a_1, b_1], ..., ]a_m, b_m]$$
disjunkte Elementarquader im  $\mathbb{R}^d$ 

und für jede maßerzeugende Funktion  $G:\mathbb{R}^d \to \mathbb{R}^1$  definiert

$$\mu_G: \mathfrak{R} \to [0, \infty[\,,\,\,\bigcup_{i=1}^m ]a_i, b_i] \mapsto \sum_{i=1}^m (\triangle G)(]a_i, b_i])$$

einen Inhalt auf R, der sogar ein Prämaß ist.

**Definition.** Eine numerische Funktion  $\mu^* : \mathcal{P}(\Omega) \to \overline{\mathbb{R}}$  heißt äußeres Maß auf  $\Omega$ , wenn gilt:

- $\mu^*(\emptyset) = 0$   $A \subset B \implies \mu^*(A) \le \mu^*(B)$  (Monotonie)
- Für eine Folge  $(A_n)_{n\in\mathbb{N}}$  in  $\mathcal{P}(\Omega)$  gilt  $\mu^*\left(\bigcup_{n\in\mathbb{N}}A_n\right)\leq \sum_{n=0}^{\infty}\mu^*(A_n)$ .

Bemerkung. Wegen  $\mu^*(\emptyset) = 0$  und der Monotonie nimmt ein äußeres Maß nur Werte in  $[0, \infty]$  an.

**Definition.** Eine Teilmenge  $A \subset \Omega$  heißt  $\mu^*$ -messbar, falls

$$\mu^*(Q) = \mu^*(Q \cap A) + \mu^*(Q \setminus A)$$
 für alle  $Q \subset \Omega$ .

**Satz** (Carathéodory). Für ein äußeres Maß  $\mu^* : \mathcal{P}(\Omega) \to [0, \infty]$  ist

- $\mathfrak{A}^* := \{A \subset \Omega \mid A \text{ ist } \mu^*\text{-messbar }\}$  eine  $\sigma$ -Algebra und
- $\mu^*|_{\mathfrak{A}^*}$  ein Maß auf  $\mathfrak{A}^*$ .

Satz (1. Fortsetzungssatz). • Sei  $\mu$  ein Prämaß auf einem Ring  $\mathfrak R$  über  $\Omega$ . Dann existiert eine Fortsetzung  $\widetilde{\mu}$  von  $\mu$  zu einem Maß auf der von  $\mathfrak R$  erzeugten  $\sigma$ -Algebra  $\mathfrak A := \sigma(\mathfrak R)$ , sodass  $\widetilde{\mu}|_{\mathfrak R} = \mu$ .

• Falls  $\mu$   $\sigma$ -endlich ist, so ist die Fortsetzung eindeutig.

Bemerkung. Im Beweis wird ein äußeres Maß  $\mu^*$  auf  $\Omega$  so definiert:

$$\mathfrak{U}(Q) := \left\{ (A_n)_{n \in \mathbb{N}} \,\middle|\, Q \subset \bigcup_{n=0}^{\infty} A_n \text{ und } A_n \text{ Folge in } \mathfrak{R} \right\},$$
$$\mu^*(Q) := \inf \left( \left\{ \sum_{i=0}^{\infty} \mu(A_n) \,\middle|\, (A_n)_{n \in \mathbb{N}} \in \mathfrak{U}(Q) \right\} \cup \{\infty\} \right).$$

Das äußere Maß  $\mu^*$  eingeschränkt auf  $\mathfrak{A}^* \supset \mathfrak{A}(\mathfrak{R})$  ist ein Maß.

**Definition.** Sei  $\Omega$  eine Menge und  $\mathfrak{A} \subset \mathcal{P}(\Omega)$  eine  $\sigma$ -Algebra auf  $\Omega$ , sowie ggf.  $\mu$  ein Maß auf  $\mathfrak{A}$ . Dann heißt

- das Tupel  $(\Omega, \mathfrak{A})$  messbarer Raum,
- das Tripel  $(\Omega, \mathfrak{A}, \mu)$  Maßraum.

Satz. Unter den Bedingungen des 1. Fortsetzungssatzes ist  $\mathfrak{A}^*$  die größte  $\sigma$ -Algebra  $\overline{\mathfrak{A}}$  mit  $\mathfrak{A} \subset \overline{\mathfrak{A}}$ , sodass  $\mu^*|_{\overline{\mathfrak{A}}}$  ein Maß ist.

**Definition.** Sei  $(\Omega, \mathfrak{A}, \mu)$  ein Maßraum. Eine Menge  $N \subset \Omega$  heißt **Nullmenge**, falls es ein  $A \in \mathfrak{A}$  gibt, sodass  $N \subset A$  und  $\mu(A) = 0$ .

**Definition.** Ein Maßraum  $(\Omega, \mathfrak{A}, \mu)$  heißt vollständig, falls jede Nullmenge  $N \subset \Omega$  ein Element von  $\mathfrak{A}$  ist.

**Satz.**  $(\Omega, \mathfrak{A}^*, \mu^*|_{\mathfrak{A}^*})$  ist vollständig für jedes bel. äußere Maß  $\mu^*$ .

**Satz.** Jeder Maßraum  $(\Omega, \mathfrak{A}, \mu)$  kann zu einem vollständigen Maßraum  $(\Omega, \mathfrak{A}_c, \mu_c)$  erweitert werden mit

$$\mathfrak{A}_c := \{ A \cup N \mid A \in \mathfrak{A}, N \text{ $\mu$-Nullmenge} \}, \quad \mu_c(A \cup N) := \mu(A).$$

**Satz.** Sei  $\mu$  ein  $\sigma$ -endliches Prämaß auf dem Ring  $\Re$  über  $\Omega$  sowie  $\widetilde{\mathfrak{A}} := \sigma(\mathfrak{R})$ . Dann gilt  $\mathfrak{A}^* = \mathfrak{A}_c$  und  $\mu^*|_{\mathfrak{A}^*} = \widetilde{\mu}_c$ , wobei  $\widetilde{\mu}$  das eindeutig fortgesetzte Maß ist.

**Sprechweise.** Eine Eigenschaft oder Aussage gilt für **fast alle**  $\omega \in \Omega$  oder  $\mu$ -fast-tiberall, wenn es eine Nullmenge  $N_0 \subset \Omega$  gibt, sodass die Aussage oder Eigenschaft für alle  $\omega \in N_0^c$  gilt.

**Definition.** Sei  $(\Omega, \mathfrak{A}, \mu)$  ein Maßraum.

- Dann heißt  $\mu$  diffus (atomlos), falls  $\mu(\{\omega\}) = 0$  für alle  $\omega \in \Omega$ .
- Sei η ein weiteres Maß auf (Ω, 𝔄). Dann heißt μ absolut stetig bezüglich η (notiert μ ≪ η), falls

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

**Definition.** Die von den Elementarquadern im  $\mathbb{R}^d$  erzeugte  $\sigma$ -Algebra heißt Borel- $\sigma$ -Algebra  $\mathfrak{B}(\mathbb{R}^d)$ . Das von der maßerzeugenden Funktion

$$G: \mathbb{R}^d \to \mathbb{R}, \quad (x_1, ..., x_d) \mapsto x_1 \cdot ... \cdot x_d$$

erzeugte Prämaß auf dem von den Elementarquadern erzeugten Ring  $\mu_G$ , das zu einem Maß  $\widetilde{\mu}_G$  auf  $\mathfrak{B}(\mathbb{R}^d)$  fortgesetzt wird, heißt **Lebesgue-Borel-Maß**. Die durch Hinzunahme aller Nullmengen vervollständigte  $\sigma$ -Algebra  $\mathfrak{A}^* = \mathfrak{B}(\mathbb{R}^d)_c$  heißt **Lebesgue-** $\sigma$ -**Algebra** und das fortgesetzte Maß  $\lambda_d \coloneqq \mu_G^*$  **Lebesgue-Maß**.

**Satz.** Das Lebesgue-Maß auf dem  $\mathbb{R}^d$  ist bewegungsinvariant, d. h.

$$\forall A \in \mathfrak{B}(\mathbb{R}^d), O \in SO_d, x \in \mathbb{R}^d : \lambda_d(O \cdot A + x) = \lambda_d(A)$$

Das Lebesgue-Maß ist bis auf einen multiplikativen Faktor das einzige verschiebungsinvariante Maß auf  $(\mathbb{R}^d,\mathfrak{B}(\mathbb{R}^d))$ .

Sprechweise. Sei  $(\Omega, \mathfrak{A})$  ein messbarer Raum. Wir nennen  $\Omega$  abstrakte Grundmenge und die Elemente von  $\Omega$  Elementarereignisse. Die  $\sigma$ -Algebra  $\mathfrak{A}$  enthält zufällige Ereignisse, unter anderem das sichere Ereignis  $\Omega$  und das unmögliche Ereignis  $\emptyset$ .

**Definition.** Sei  $(\Omega, \mathfrak{A}, \mathbb{P})$  ein Maßraum mit  $\mathbb{P}(\Omega) = 1$ . Dann heißt  $\mathbb{P}$  Wahrscheinlichkeitsmaß (W-Maß) und das Tripel  $(\Omega, \mathfrak{A}, \mathbb{P})$  Wahrscheinlichkeitsraum (W-Raum).

**Sprechweise.** Sei  $(\Omega, \mathfrak{A}, \mathbb{P})$  ein W-Raum und  $A, B \in \mathfrak{A}$ . Wir sagen:

- A ist fast sicher, wenn  $\mathbb{P}(A) = 1$ .
- A ist fast unmöglich, wenn  $\mathbb{P}(A) = 0$ .
- A und B sind **äquivalent**, wenn  $\mathbb{P}(A \triangle B) = 0$ .

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:

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

Bemerkung. Bei wachsendem n stabilisiert 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

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

$$\begin{array}{c|cccc} & \text{Mit Wdh.} & \text{Ohne Wdh.} \\ \hline \text{Mit Ordnung} & n^r & \frac{n!}{(n-r)!} \\ \text{Ohne Ordnung} & \frac{(n+r-1)!}{r!} & \binom{n}{r} \coloneqq \frac{n!}{r!(n-r)!} \\ \end{array}$$

**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 Bauf der Spur- $\sigma\text{-Algebra}\ \mathfrak{A}|_B.$ 

**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  $x \mapsto \sum_{0 \le k \le x} B(k, n, p)$  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

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

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  $A=\limsup_{n\to\infty}A_n$ 

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

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  $f:(\Omega_1,\mathfrak{A}_1)\to(\Omega_2,\mathfrak{A}_2)$ .

**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  $f, g: \Omega \to \overline{\mathbb{R}^1}$  zwei numerische Funktionen. Setze

$$\{f \leq g\} \coloneqq \{\omega \in \Omega \,|\, f(\omega) \leq g(\omega)\} \subset \Omega$$

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

**Satz.** Für eine Funktion  $f:(\Omega,\mathfrak{A})\to(\overline{\mathbb{R}^1},\overline{\mathfrak{B}})$  sind äquivalent:

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

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

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

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  $f,g:(\Omega,\mathfrak{A})\to(\overline{\mathbb{R}^1},\overline{\mathfrak{B}})$  gilt:

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

- $\{f \leq g\} \in \mathfrak{A}$
- $\{f \geq g\} \in \mathfrak{A}$
- $\{f \neq g\} \in \mathfrak{A}$

**Satz.** Seien  $f, g: (\Omega, \mathfrak{A}) \to (\overline{\mathbb{R}^1}, \overline{\mathfrak{B}})$  messbare numerische Funktionen und  $\lambda, \mu \in \mathbb{R}$ . Dann auch messbar (‡: falls  $0 \notin \operatorname{Bild}(f)$ ):

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

**Satz.** Seien  $f_n:(\Omega,\mathfrak{A})\to(\overline{\mathbb{R}^1},\overline{\mathfrak{B}}), n\in\mathbb{N}$  messbare numerische Funktionen, dann auch messbar:

•  $\sup_{n\in\mathbb{N}} f_n$  •  $\inf_{n\in\mathbb{N}} f_n$  •  $\liminf_{n\in\mathbb{N}} f_n$  •  $\limsup_{n\in\mathbb{N}} f_n$ 

Dabei werden Infimum, Supremum, usw. punktweise gebildet.

**Definition.** Für  $f:\Omega\to\overline{\mathbb{R}^1}$  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  $f:(\Omega,\mathfrak{A})\to(\overline{\mathbb{R}^1},\overline{\mathfrak{B}})$  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  $Z = \{a = x_0 < ... < x_n = b\}$  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  $g:[a,b] \to \mathbb{R}$  ist

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

Falls  $V_a^b(g) < \infty$ , so heißt g 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 := id.

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

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

**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  $q_1, ..., q_n : \mathbb{R} \to \mathbb{R}$  Borel-messbar. Setze  $Y_i := q_i(X_i) := q_i \circ X_i$  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  $\mathbb{E}(\Omega, \mathfrak{A})$ :

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

**Definition.** Sei  $f \in \mathbb{E}(\Omega, \mathfrak{A})$  und  $\Omega = A_1 \sqcup ... \sqcup A_k$  eine disjunkte Vereinigung von Mengen mit  $A_i \in \mathfrak{A}$  für alle i = 1, ..., k, sodass  $f(A_i) = \{y_i\}$ , 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  $f = \sum\limits_{i=1}^k y_j \cdot \mathbbm{1}_{A_j}$ 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  $\int_{\Omega} f d\mu \leq \sup_{n \in \mathbb{N}} \int_{\Omega} f_n d\mu$ .

**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  $\sup_{n\in\mathbb{N}} \int_{\Omega} f_n \,\mathrm{d}\mu = \sup_{n\in\mathbb{N}} \int_{\Omega} g_n \,\mathrm{d}\mu$ .

**Satz.** Sei  $f:(\Omega,\mathfrak{A},\mu)\to(\overline{\mathbb{R}^1},\mathfrak{L}(\overline{\mathbb{R}^1}))$  nichtnegativ. Dann gibt es eine isotone Folge  $(f_n)_{n\in\mathbb{N}}$  elementarer Funktionen mit sup  $f_n=f$ .

**Definition.** Sei  $f:(\Omega,\mathfrak{A},\mu)\to(\overline{\mathbb{R}^1},\mathfrak{L}(\overline{\mathbb{R}^1}))$  nichtnegativ und  $(f_n)_{n\in\mathbb{N}}$  eine Folge elementarer Funktionen mit  $\sup_{n\in\mathbb{N}} f_n = f$ . Dann

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

**Definition.** Eine  $\mathfrak{A}$ -messbare, numerische Fkt.  $f:(\Omega,\mathfrak{A},\mu)\to(\mathbb{R}^1,\mathfrak{L}(\overline{\mathbb{R}^1}))$  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| ist  $\mu$ -integrierbar |f| ist  $\mu$ -integrierbar  $\exists$   $\mu$ -integrierbare Funktion g mit  $|f| \le g$

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

•  $f \lor g$  •  $f \land g$ 

Es gilt:  $\bullet \int_{\Omega} (\alpha \cdot f + \beta \cdot g) d\mu = \alpha \int_{\Omega} f d\mu + \beta \int_{\Omega} g d\mu$ 

•  $|\iint d\mu| \le \iint |f| d\mu$  •  $f \le g \implies \iint d\mu \le \iint g d\mu$  (Monotonie)

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

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

$$L^p(\Omega,\mathfrak{A},\mu) \coloneqq \{f: \Omega \to \overline{\mathbb{R}^1} \, | \, f \text{ $p$-integrierbar, also } \smallint_{\Omega} |f|^p \, \mathrm{d}\mu < \infty \},$$

 $L^{\infty}(\Omega, \mathfrak{A}, \mu) := \{ f : \Omega \to \overline{\mathbb{R}^1} \mid \exists C > 0 : |f| < C \text{ fast "uberall} \}$ 

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

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

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

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  $\|\cdot\|_n$  ist auch konvergent.

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

$$||fg||_1 \le ||f||_p \cdot ||g||_q$$
 (Hölder-Ungleichung).

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

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

Mit q=2 folgt aus der Hölder-Ungleichung

$$|\langle f, g \rangle| = ||fg||_1 \le ||f||_2 \cdot ||g||_2$$
 (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

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

**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 u-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 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

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

**Definition.** Eine Folge  $(f_n)_{n\in\mathbb{N}}$  A-messbarer, numerischer Fktn. über  $(\Omega, \mathfrak{A}, \mu)$  konvergiert  $\mu$ -fast-überall gegen  $f: \Omega \to \mathfrak{A}$ , falls

$$\lim_{n\to\infty} f_n(\omega) = f(\omega) \quad \text{für } \mu\text{-fast-alle } \omega \in \Omega \text{ gilt.}$$

**Satz** (Riesz). Sei  $(f_n)_{n\in\mathbb{N}}$  Folge in  $L^p(\Omega, \mathfrak{A}, \mu)$ ,  $f_n \xrightarrow[n\to\infty]{\text{f.ii.}} f$  mit  $f\in L^p(\mu)$ . Dann gilt

$$f_n \xrightarrow[n \to \infty]{L^p(\mu)} f \iff \int_{\Omega} |f_n|^p d\mu \xrightarrow[n \to \infty]{\int_{\Omega} |f|^p d\mu}.$$

Satz (von der majorisierten Konvergenz). Sei  $(f_n)_{n\in\mathbb{N}}$  Folge  $\mathfrak{A}$ -messbarer numerischer Funktionen auf  $(\Omega,\mathfrak{A},\mu)$  und  $g\in L^1(\mu)$  nicht negativ, sodass  $|f_n|\leq g$  für alle  $n\in\mathbb{N}$ . Sei desweiteren  $f:\Omega\to\overline{\mathbb{R}^1}$  messbar mit  $f_n\xrightarrow[n\to\infty]{\mu-f.\"{u}}f$ . Dann ist

$$f \in L^1(\mu)$$
 mit  $\int_{\Omega} f \, \mathrm{d}\mu = \lim_{n \to \infty} \int_{\Omega} f_n \, \mathrm{d}\mu$ .

**Satz.** Sei  $f:(\Omega,\mathfrak{A},\mu)\to (\Omega',\mathfrak{A}')$  und  $\mu':=\mu\circ f^{-1}$  das Bildmaß von  $\mu$  unter f. Sei  $g:(\Omega',\mathfrak{A}')\to (\mathbb{R}^1,\mathfrak{B}(\mathbb{R}^1))$  nicht negativ. Dann gilt

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

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

$$\int\limits_{U} (f \circ \phi) \cdot |\det(D\phi)| \, d\lambda_d = \int\limits_{\phi(U)} f \, d\lambda_d = \int\limits_{\widetilde{U}} f \, d\lambda_d.$$

Obige Gleichung ist auch erfüllt, wenn lediglich  $f \ge 0$  gilt.

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

$$\mathbb{E} X := \int_{\Omega} X \, \mathrm{d} \mathbb{P} \qquad \mathbf{Erwartungswert} \text{ von } X.$$

**Satz.**  $\mathbb{E}X = \int_{\mathbb{R}^1} \operatorname{id} dP_X$ , wobei  $P_X := \mathbb{P} \circ X^{-1}$ .

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

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

wobei rechts ein uneigentliches Riemann-Stieltjes-Integral steht.

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

Bemerkung. Sei  $X=(X_1,...,X_k)$  ein Zufallsvektor und  $g:\mathbb{R}^k\to\mathbb{R}$  Borel-messbar und  $P_X$ -integrierbar. Dann ist

$$\mathbb{E}g(X_1,...,X_k) = \int_{\mathbb{R}^k} g \, \mathrm{d}P_X.$$

Satz. Sei  $F_X$  VF einer ZG  $X:(\Omega,\mathfrak{A},\mathbb{P})\to (\mathbb{R}^1,\mathfrak{L}(\mathbb{R}^1).$  Dann existiert für Lebesgue-fast-alle  $x\in\mathbb{R}^1$  die Ableitung F'(x).

**Definition.** Sei  $F_X$  VF einer ZG  $X:(\Omega,\mathfrak{A},\mathbb{P})\to(\mathbb{R}^1,\mathfrak{L}(\mathbb{R}^1).$ 

•  $F_X$  heißt diskret, falls  $F_X$  höchstens abzählbar viele Sprungstellen  $x_1, x_2, ... \in \mathbb{R}$  besitzt mit

$$\forall\,k\in J\subset\mathbb{N}\,:\,p_k:=F_X(x_k)-\lim_{x\uparrow x_k}F_X(x)>0,\quad \sum_{k=1}^\infty p_k=1.$$

Dann ist  $F_X$  zwischen den Sprüngen konstant.

•  $F_X$  heißt stetig (diffus, atomlos), wenn  $F_X$  in jedem Punkt stetig ist. Dann gilt  $P_X(\{X=x\})=0$  für alle  $x\in\mathbb{R}$ .

Für stetige Verteilungen ergibt sich eine weitere Unterteilung:

•  $F_X$  heißt **absolutstetig** (totalstetig), wenn es für alle  $\epsilon > 0$  ein  $\delta > 0$  gibt, sodass für höchstens abzählbar viele, disjunkte Intervalle  $I_k = [a_k, b_k]$  mit  $k \in J \subset \mathbb{N}$  gilt:

$$\sum_{k \in J} (b_k - a_k) < \delta \implies \sum_{k \in J} (F_X(b_k) - F_X(a_k)) < \epsilon.$$

•  $F_X$  heißt singulärstetig (stetig, aber nicht absolutstetig), wenn die Wachstumspunkte von  $F_X$  eine Nullmenge bilden, also

$$\lambda_1(\{x \in \mathbb{R}^1 \mid \forall \epsilon > 0 : F(x+\epsilon) - F(x-\epsilon) > 0\}) = 0$$

oder äquivalent dazu die Ableitung fast-überall verschwindet, also

$$\lambda_1(\{x \in \mathbb{R}^1 \mid F_X'(x) = 0\}) = 1.$$

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

$$F = \alpha_d F_d + \alpha_s F_s + \alpha_a F_a \quad \text{mit} \quad \alpha_d, \alpha_s, \alpha_a \geq 0, \ \alpha_d + \alpha_s + \alpha_a = 1.$$

**Definition.** Falls  $F_X$  absolut-stetig, dann heißt die nicht negative, Lebesgue-messbare Funktion

$$f = f_X = F_X' : \mathbb{R} \to \mathbb{R}_{\geq 0}, \quad x \mapsto \begin{cases} F_X'(x), & \text{falls Ableitung ex.} \\ 0, & \text{sonst} \end{cases}$$

(Wahrscheinlichkeits-)Dichte (WD) von  $F_X$  bzw. von X.

Bemerkung. Dann gilt für alle  $y \in \mathbb{R}$ :

$$\int\limits_{-\infty}^y f_X(x)\,\mathrm{d}x = F_X(y), \quad \text{also insbesondere} \quad \int\limits_{-\infty}^\infty f_X(x)\,\mathrm{d}x = 1.$$

Bemerkung.  $F_X$  ist als VF genau dann absolut stetig, wenn das Maß  $P_X$  bezüglich  $\lambda_1$  absolut stetig ist (also  $P_Y \ll \lambda_1$  gilt).

$$\mathbb{E}(X) = \begin{cases} \int\limits_{\mathbb{R}^1} x \cdot f_X(x) \, \mathrm{d}x, & \text{falls } F_X \text{ absolutstetig mit WD } f_X \\ \sum\limits_{k \in J} x_k \cdot p_k, & \text{falls } F_X \text{ diskret mit Sprüngen } p_k \\ \text{bei } x_k, \, k \in J \subset \mathbb{N} \end{cases}$$

...

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

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

Genau dann existiert eine (Lebesgue-) Borel-messbare Funktion  $f_{(X_1,...,X_k)}(x_1,...,x_k) \geq 0$  mit  $\int\limits_{\mathbb{R}^1} f_{(X_1,...,X_k)} \,\mathrm{d}\lambda_k = 1$ 

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

$$\mathbb{E}g(X_1,...,X_k) = \int_{\mathbb{R}^1} g \cdot f_{(X_1,...,X_k)} \, d\lambda_k$$

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  $\sum_{i>1}p_i=1$ 

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 
$$a = \xi_0^{(n)} < \xi_1^{(n)} < \dots < x_{k_n}^{(n)}$$
 und  $x_k^{(n)} \in \left] \xi_{k-1}^{(n)}, \xi_k^{(n)} \right[$ .

**Definition.**  $(\xi_n)$  sei eine Zerlegungsfolge mit  $\max_{1 \le k \le k_n} (x_k^{(n)} - x_{k-1}^{(n)}) \xrightarrow{n \to \infty} 0$ 

 $(x_k^{(n)})$  sei eine Zwischenwertfolge

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

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

Sei a bzgl. F R-S-integrierbar, d. h. der Grenzwert oben existiert Dann ist auch F bzgl. q 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\limits_a^b x \, \mathrm{d}F_X(x) = \lim_{a \to -\infty, b \to \infty} [x \cdot F_X(-x)]_0^{-a} - \int\limits_0^{-a} F_X(-x) \, \mathrm{d}x + [x(F_X(x)-1)]_0^b - \int\limits_0^b (F_X(x)-1) \, \mathrm{d}x \\ = \int\limits_a^b (F_X(x)-1) \, \mathrm{d}x + \int\limits_a^b (F_X(x)-1) \, \mathrm{d}x + \int\limits_a^b (F_X(x)-1) \, \mathrm{d}x \\ = \int\limits_a^b (F_X(x)-1) \, \mathrm{d}x + \int\limits_a^b (F_X(x)-1) \, \mathrm{d}x + \int\limits_a^b (F_X(x)-1) \, \mathrm{d}x \\ = \int\limits_a^b (F_X(x)-1) \, \mathrm{d}x + \int\limits_a^b (F_X(x)-1) \, \mathrm{d}x + \int\limits_a^b (F_X(x)-1) \, \mathrm{d}x \\ = \int\limits_a^b (F_X(x)-1) \, \mathrm{d}x + \int\limits_a^b (F_X(x)-1) \, \mathrm{d}x + \int\limits_a^b (F_X(x)-1) \, \mathrm{d}x \\ = \int\limits_a^b (F_X(x)-1) \, \mathrm{d}x + \int\limits_a^b (F_X(x)-1) \, \mathrm{d}x + \int\limits_a^b (F_X(x)-1) \, \mathrm{d}x \\ = \int\limits_a^b (F_X(x)-1) \, \mathrm{d}x + \int\limits_a^b (F_X(x)-1) \, \mathrm{d}x + \int\limits_a^b (F_X(x)-1) \, \mathrm{d}x \\ = \int\limits_a^b (F_X(x)-1) \, \mathrm{d}x + \int\limits_a^b (F_X(x)-1) \, \mathrm{d}x \\ = \int\limits_a^b (F_X(x)-1) \, \mathrm{d}x + \int\limits_a^b (F_X(x)-1) \, \mathrm{d}x \\ = \int\limits_a^b (F_X(x)-1) \, \mathrm{d}x + \int\limits_a^b (F_X(x)-1) \, \mathrm{d}x \\ = \int\limits_a^b (F_X(x)-1) \, \mathrm{d}x + \int\limits_a^b (F_X(x)-1) \, \mathrm{d}x \\ = \int\limits_a^b (F_X(x)-1) \, \mathrm{d}x + \int\limits_a^b (F_X(x)-1) \, \mathrm{d}x \\ = \int\limits_a^b (F_X(x)-1) \, \mathrm{d}x + \int\limits_a^b (F_X(x)-1) \, \mathrm{d}x \\ = \int\limits_a^b (F_X(x)-1) \, \mathrm{d}x + \int\limits_a^b (F_X(x)-1) \, \mathrm{d}x \\ = \int\limits_a^b (F_X(x)-1) \, \mathrm{d}x + \int\limits_a^b (F_X(x)-1) \, \mathrm{d}x \\ = \int\limits_a^b (F_X(x)-1) \, \mathrm{d}x + \int\limits_a^b (F_X(x)-1) \, \mathrm{d}x \\ = \int\limits_a^b (F_X(x)-1) \, \mathrm{d}x + \int\limits_a^b (F_X(x)-1) \, \mathrm{d}x \\ = \int\limits_a^b (F_X(x)-1) \, \mathrm{d}x + \int\limits_a^b (F_X(x)-1) \, \mathrm{d}x \\ = \int\limits_a^b (F_X(x)-1) \, \mathrm{d}x + \int\limits_a^b (F_X(x)-1) \, \mathrm{d}x \\ = \int\limits_a^b (F_X(x)-1) \, \mathrm{d}x + \int\limits_a^b (F_X(x)-1) \, \mathrm{d}x$$

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  $x^2 F_X(-x) \xrightarrow{x \to \infty} 0$  und  $x^2 (1 - F_X(x)) \xrightarrow{x \to \infty} 0$ 

$$\mathbb{E}X^2 = 2\int_0^\infty x(1 - F_X(x) + F_X(-x)) \, \mathrm{d}x = \mathbb{P}(|X| > x) \text{ (falls } F_X \text{ stetig)}$$

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

**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.  $Var(X) := D^2 X = \mathbb{E}(X - \mathbb{E}X)^2 = \mathbb{E}X^2$  heißt **Streuung** (Dispersion, Varianz) der ZG X.

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

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

heißt n-tes Moment

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

$$\mathbb{D}^2 X = \operatorname{Var}(X) = \mathbb{E}(X - \mathbb{E}X)^2 = \mathbb{E}(X^2) - (\mathbb{E}X)^2 \ge 0$$
  
Eigenschaft:  $\operatorname{Var}(aX + b) = a^2 \operatorname{Var}(X)$  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
- $q(x) = \exp(ax)$  für a > 0, dann  $\mathbb{P}(|X| > \epsilon) < \exp(-a\epsilon)\mathbb{E}\exp(a|X|)$

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

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

$$X=N(\mu,\sigma^2)\implies \mathbb{E}\exp(zX)=\exp\left(z\mu+rac{\sigma^2}{2}z^2
ight)$$
 für  $z\in\mathbb{C}$  Höldersche Ungleichung:

$$0 = \begin{cases} (F_X(x) - 1) dx \\ \mathbb{E}[XY] \le \mathbb{E}[XY] \le (\mathbb{E}[X]^p)^{\frac{1}{p}} \cdot (\mathbb{E}[X]^q)^{\frac{1}{q}} \text{ für } p, q \ge 1 \end{cases}$$

 $\implies$  Cauchy-Schwarz-Buniakowski-Ungleichung für p=q=2:

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

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

$$g(\alpha x + (1-\alpha)y) \leq \alpha g(x) + (1-\alpha)g(y)$$
 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  $x_1, ..., x_n \in J$ ,  $\alpha_i \geq 0, \alpha_1 + ... + \alpha_n = 1$ 

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

$$g(x) = |x|^{\frac{n}{m}} \text{ für } 0 < m \leq n, \implies \textbf{Ljapunow-Ungleichung}$$

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

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

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

**Problem.** Wann ist die zugehörige VF  $F_X$  eindeutig festgelegt?  $c_n = \int_0^\infty x^n dF_X(x)$  (Stieltjes-MP),  $c_n = \int_{-\infty}^\infty x^n dF_X(x)$  (Hamburger

Hinreichende Bedingung für Bestimmtheit:

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

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

(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

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

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

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

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

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

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

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

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

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

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

Kovarianz von X und Y und

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

**Korrelation** von X und Y.

**Satz.** • Falls X, Y unabhängig, so gilt Cov(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

 $Cov(X, X^2) = 0$ , 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.

**Satz.**  $X_1, ..., X_n$  seien paarweise unkorrelierte ZGen mit  $\mathbb{E}X_i^2 < \infty$ für i = 1, ..., n. Dann gilt

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

Wir wollen die Kovarianz der ZG X und Y berechnen

1. Fall: Es existiert eine gemeinsame WD von (X,Y),  $f_{(X,Y)}(x,y)$ 

(Lebesgue-messbar, 
$$\geq 0, \int\limits_{\mathbb{R}^2} f_{(X,Y)}(x,y) \, \mathrm{d}(x,y) = 1)$$
Beispiel: 2-dimensionale Normalverteilungsdichte

$$f_{(X,Y)}(x,y) = \frac{1}{2\pi\sigma_1\sigma_2\sqrt{1-\rho^2}} \exp\left(-\frac{1}{2(1-\rho^2)} \left(\frac{(x-\mu_1)^2}{\sigma_1^2} + \frac{(y-\mu_2)^2}{\sigma_2^2} - \frac{2\rho(x-\mu_1)(y-\mu_2)}{\Phi X_2}\right)\right) \left(x\right) = \int_0^\infty \mathbb{P}(X>x) \, \mathrm{d}x = \frac{1}{\lambda+\nu}$$

$$\text{wobei } \mu_1 = \mathbb{E}X, \ \mu_2 = \mathbb{E}Y, \ \sigma_1^2 = \mathrm{Var}(X), \ \sigma_2^2 = \mathrm{Var}(Y)$$

$$\mathbb{E}(X \cdot Y) = \int_{\mathbb{R}^2} x \cdot y \cdot f_{(X,Y)}(x,y) \, \mathrm{d}(x,y) = \mu_1 \cdot \mu_2 + \sigma_1 \cdot \sigma_2 \cdot \rho$$

$$\operatorname{Cor}(X,Y) = \dots = \frac{\nu}{(\lambda+\nu)(\mu+\nu)(\lambda+\mu+\nu)}$$

Also:  $Cov(X, Y) = \sigma_1 \cdot \sigma_2 \cdot \rho$  und  $Cor(X, Y) = \rho \in [-1, 1]$ . Randverteilungen:

$$f_X(x) = \int_{-\infty}^{\infty} f_{(X,Y)}(x,y) \, \mathrm{d}y \ f_Y(y) = \int_{-\infty}^{\infty} f_{(X,Y)}(x,y) \, \mathrm{d}x$$
$$\mathbb{E}X = \int_{-\infty}^{\infty} x f_X(x) \, \mathrm{d}x = \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} x f_{(X,Y)}(x,y) \, \mathrm{d}x \, \mathrm{d}y$$

2. Fall: (X, Y) mit Werten in einer höchstens abzählbaren Menge an  $(x_i, y_i)$  wird mit Wahrscheinlichkeit  $p_{ij} > 0$  angenommen,  $i, j = 1, 2, \dots$ 

$$\mathbb{P}((X,Y) = (x_i, y_i)) = \mathbb{P}(X = x_1, Y = y_j)$$

$$\mathbb{E}(X \cdot Y) = \sum_{i=1}^{n} \sum_{j=1}^{n} x_i \cdot y_j p_{ij}$$

$$\mathbb{E}X = \sum_{i=1}^{n} x_i \mathbb{P}(X = x_i) = \sum_{i=1}^{n} \sum_{j=1}^{n} x_i p_{ij}$$

$$\mathbb{E}Y = \sum_{i=1}^{n} y_j \mathbb{P}(Y = y_j) = \sum_{i=1}^{n} \sum_{j=1}^{n} y_j p_{ij}$$

$$Cov(X,Y) = \mathbb{E}(X \cdot Y) - (\mathbb{E}X) \cdot (\mathbb{E}Y) = \sum_{i=1}^{N} \sum_{j=1}^{N} x_i y_j (p_{ij} - p_i \cdot q_j)$$

mit 
$$p_i := \sum_{j=1} p_{ij}, q_j := \sum_{i=1} p_{ij}$$

3. Fall: (X, Y) ist singulär-stetig verteilt oder besitzt eine singulär-stetige Komponente

Beispiel: Zweidimensionale Exponentialverteilung ...

$$\overline{F}(x,y) = \mathbb{P}(X > x, Y > y) = \exp\left(-(\lambda x + \mu y + \nu \max(x,y))\right)$$

$$\mathbb{E} XY = \int\limits_{\mathbb{R}^2} x \cdot y \, \mathrm{d} F(x,y) = \ldots = -\int\limits_0^\infty [y \cdot \mathbb{P}(X>x,Y>y)]_{y=0}^{y=\infty} \, \mathrm{d} x + \int\limits_{\mathbb{R}^2_{>0}} \mathbb{P}(X>x,Y>y) \, \mathrm{d} x = 0$$

Für  $(X,Y) \in \mathbb{R}^2$  gilt

$$\mathbb{E}(XY) = \int_{0}^{\infty} \int_{0}^{\infty} \underbrace{\mathbb{P}(X > x, Y > y)}_{=\overline{F}(x,y)} dx dy$$

Falls  $(X,Y) \in \mathbb{R}^2$ , so gilt:

$$\mathbb{E}(X \cdot Y) = \int\limits_0^\infty \int\limits_0^\infty (\mathbb{P}(X > x, Y > y) + \mathbb{P}(X \le -x, Y \le -y) - \mathbb{P}(X \ge x, Y \le -y) + \mathbb{P}(X \le x, Y \le -y) = \mathbb{E}(X \cdot Y) = 0$$

Im Beispiel:

$$\mathbb{E}(X \cdot Y) = \int_{0}^{\infty} \int_{0}^{\infty} \exp(-\lambda x - \mu y - \nu \max(x, y)) \, \mathrm{d}x \, \mathrm{d}y = \dots = \frac{1}{\lambda(\mu + \nu)}$$

$$\frac{\mu_2)^2}{2} - \frac{2\rho(x - \mu_1)(y - \mu_2)}{2} \int_{0}^{\infty} x \, \mathrm{d}y \, \mathrm{d}y = \dots = \frac{1}{\lambda(\mu + \nu)}$$

$$Cor(X,Y) = \dots = \frac{\nu}{(\lambda + \nu)(\mu + \nu)(\lambda + \mu + \nu)}$$

Also:  $\nu = 0$  genau dann, wenn X und Y unabhängig  $Y = q(X), q: \mathbb{R}^1 \to \mathbb{R}^1$  Borel-messbar

$$F_Y(y) = \mathbb{P}(Y \le y) = \mathbb{P}(Yin ] - \infty, y[) = \mathbb{P}(X \in g^{-1}(] - \infty, y]))$$

Beispiel:  $Y = X^2$ , y > 0

$$F_Y(y) = \mathbb{P}(X^2 \le y) = \mathbb{P}(|X| \le \sqrt{y}) = \mathbb{P}(-\sqrt{y} \le X \le \sqrt{y}) = \mathbb{P}(X = -\sqrt{y}) + F_X(\sqrt{y}) - F_X(-\sqrt{y}) = F_X(\sqrt{y}) - \lim_{z \uparrow - \sqrt{y}} F_X(z)$$

**Satz.** X sei absolut stetig mit Dichte  $f_X$  und  $\mathbb{P}(X \in D) = 1$  für  $D \subset \mathbb{R}^1$  offen und  $g: D \to \mathbb{R}^1$  eine  $\mathcal{C}^1$ -Funktion mit g'(x) > 0 für alle  $x \in D$ . Dann ist Y = q(X) absolut-stetig mit der Dichte

$$f_Y(y) = \begin{cases} 0, & \text{für } y \in \mathbb{R}^1 \setminus g(D) \\ \frac{f_X(g^{-1}(y))}{|g'(g^{-1}(y))|} & \text{für } y \in g(D) \end{cases}$$

Beispiel.  $Y = e^{N(\mu, \sigma^2)} + c$ 

Dann heißt Y logarithmisch normalverteilt

 $q(x) = e^x + c$ 

Ausgelassen: Rechnungen

Bemerkung. Falls die Ableitung  $g'(x), x \in D$  wechselndes Vorzeichen besitzt, so muss in Monotoniebereiche unterteilt werden.

**Beispiel.**  $Y = e^{N(\mu, \sigma^2) + c}$ , speziell  $\mu = 0$ ,  $\sigma^2 = 1$ , c = 0, dann

$$F(x,y) = \mathbb{P}(A^c \cap B^c) = \mathbb{P}((A \cup B)^c) = 1 - \mathbb{P}(A \cup B) = 1 - \mathbb{P}(A) - \mathbb{P}(B) + \mathbb{P}(A \cap B) = 1 - \overline{F}(x,0) - \frac{f_Y(y)}{F(0,y)} = \frac{1}{\overline{K}(2\pi y)} \exp(-\frac{(\log y)^2}{2}).$$

Die Funktion

$$\mathbb{E} XY = \int\limits_{\mathbb{R}^2} x \cdot y \, \mathrm{d} F(x,y) = \ldots = -\int\limits_0^\infty [y \cdot \mathbb{P}(X > x, Y > y)]_{y=0}^{y=\infty} \, \mathrm{d} x + \int\limits_{\mathbb{R}^2_{\geq 0}} \mathbb{P}(X > x, Y > y) \, \mathrm{d}(x,y) \\ \qquad \mathbb{E} X \cdot y \cdot y \cdot y \cdot (1 + a \cdot \sin(2\pi \log y)), y \in \mathbb{R}^1_{>0}, a \in [0,1]$$
 Für  $a \in [0,1]$  ist dann  $\int\limits_{-\infty}^\infty f_a(y) \, \mathrm{d} y = 1$  
$$\mathbb{E} Y^n = \int\limits_{-\infty}^\infty y^n f_Y(y) \, \mathrm{d} y = \ldots = \exp(-\frac{n^2}{2})$$

und

$$\int_{0}^{\infty} y^{n} f_{a}(y) \, \mathrm{d}y = \exp(-\frac{n^{2}}{2})$$

Sei  $X=(X_1,...,X_k)$  ein k-dimensionaler Zufallsvektor,  $g=(g_1,...,g_k):\mathbb{R}^k\to\mathbb{R}^k$  mit  $g_i:\mathbb{R}^k\to\mathbb{R}^1$  für i=1,...,k $\mathbb{E}(X \cdot Y) = \int\limits_0^\infty \int\limits_0^\infty (\mathbb{P}(X > x, Y > y) + \mathbb{P}(X \le -x, Y \le -y) - \mathbb{P}(X \ge x, Y \le x, Y \le -y) - \mathbb{P}(X \ge x, Y \le x, Y \le x, Y \ge -y) - \mathbb{P}(X \ge x, Y \ge x, Y$  $\mathcal{C}^1$ -Diffeomorphismus ist, dann existiert die W-Dichte von  $f_{(Y_1,\ldots,Y_k)}$ von Y.

 $\mathbb{E}(X \cdot Y) = \int_{0}^{\infty} \int_{0}^{\infty} \exp(-\lambda x - \mu y - \nu \max(x, y)) \, \mathrm{d}x \, \mathrm{d}y = \dots = \frac{1}{\lambda(\mu + \nu)} + \frac{\mathbf{Satz.}}{\mu(\lambda + \frac{\nu}{t})} \underbrace{\begin{array}{l} \mathbf{Seieq} \ G, H \not \in \mathbb{R}^k \ \text{offen und } g = (g_1, \dots, g_k) : G \to H \ \text{ein} \\ \frac{C^1}{\mu(\lambda + \frac{\nu}{t})} - \underbrace{\begin{array}{l} \mathbf{Satz.} \ \mathbf{Seieq} \ G, H \not \in \mathbb{R}^k \ \text{offen und } g = (g_1, \dots, g_k) : G \to H \ \text{ein} \\ \frac{C^1}{\mu(\lambda + \frac{\nu}{t})} - \underbrace{\begin{array}{l} \mathbf{Satz.} \ \mathbf{Seieq} \ G, H \not \in \mathbb{R}^k \ \text{offen und } g = (g_1, \dots, g_k) : G \to H \ \text{ein} \\ \frac{C^1}{\mu(\lambda + \frac{\nu}{t})} - \underbrace{\begin{array}{l} \mathbf{Satz.} \ \mathbf{Seieq} \ G, H \not \in \mathbb{R}^k \ \text{offen und } g = (g_1, \dots, g_k) : G \to H \ \text{ein} \\ \frac{C^1}{\mu(\lambda + \frac{\nu}{t})} - \underbrace{\begin{array}{l} \mathbf{Seieq} \ G, H \not \in \mathbb{R}^k \ \text{offen und } g = (g_1, \dots, g_k) : G \to H \ \text{ein} \\ \frac{C^1}{\mu(\lambda + \frac{\nu}{t})} - \underbrace{\begin{array}{l} \mathbf{Seieq} \ G, H \not \in \mathbb{R}^k \ \text{offen und } g = (g_1, \dots, g_k) : G \to H \ \text{ein} \\ \frac{C^1}{\mu(\lambda + \frac{\nu}{t})} - \underbrace{\begin{array}{l} \mathbf{Seieq} \ G, H \not \in \mathbb{R}^k \ \text{offen und } g = (g_1, \dots, g_k) : G \to H \ \text{ein} \\ \frac{C^1}{\mu(\lambda + \frac{\nu}{t})} - \underbrace{\begin{array}{l} \mathbf{Seieq} \ G, H \not \in \mathbb{R}^k \ \text{offen und } g = (g_1, \dots, g_k) : G \to H \ \text{ein} \\ \frac{C^1}{\mu(\lambda + \frac{\nu}{t})} - \underbrace{\begin{array}{l} \mathbf{Seieq} \ G, H \not \in \mathbb{R}^k \ \text{offen und } g = (g_1, \dots, g_k) : G \to H \ \text{ein} \\ \frac{C^1}{\mu(\lambda + \frac{\nu}{t})} - \underbrace{\begin{array}{l} \mathbf{Seieq} \ G, H \not \in \mathbb{R}^k \ \text{offen und } g = (g_1, \dots, g_k) : G \to H \ \text{ein} \\ \frac{C^1}{\mu(\lambda + \frac{\nu}{t})} - \underbrace{\begin{array}{l} \mathbf{Seieq} \ G, H \not \in \mathbb{R}^k \ \text{offen und } g = (g_1, \dots, g_k) : G \to H \ \text{ein} \\ \frac{C^1}{\mu(\lambda + \frac{\nu}{t})} - \underbrace{\begin{array}{l} \mathbf{Seieq} \ G, H \not \in \mathbb{R}^k \ \text{offen und } g = (g_1, \dots, g_k) : G \to H \ \text{ein} \\ \frac{C^1}{\mu(\lambda + \frac{\nu}{t})} - \underbrace{\begin{array}{l} \mathbf{Seieq} \ G, H \not \in \mathbb{R}^k \ \text{offen und } g = (g_1, \dots, g_k) : G \to H \ \text{ein} \\ \frac{C^1}{\mu(\lambda + \frac{\nu}{t})} - \underbrace{\begin{array}{l} \mathbf{Seieq} \ G, H \not \in \mathbb{R}^k \ \text{offen und } g = (g_1, \dots, g_k) : G \to H \ \text{ein} \\ \frac{C^1}{\mu(\lambda + \frac{\nu}{t})} - \underbrace{\begin{array}{l} \mathbf{Seieq} \ G, H \not \in \mathbb{R}^k \ \text{offen und } g = (g_1, \dots, g_k) : G \to H \ \text{ein} \\ \frac{C^1}{\mu(\lambda + \frac{\nu}{t})} - \underbrace{\begin{array}{l} \mathbf{Seieq} \ G, H \end{matrix} \end{array} \end{array}} \\ \frac{C^1}{\mu(\lambda + \frac{\nu}{t})} - \underbrace{\begin{array}{l} \mathbf{Seieq} \ G, H \not \in \mathbb{R}^k \ \text{offen und } g = (g_1, \dots, g_k) : G \to H \ \text{ein} \\ \frac{C^1}{\mu(\lambda + \frac{\nu}{t})} - \underbrace{\begin{array}{l} \mathbf{Seieq} \ G, H \end{matrix} \end{array}} \\ \frac{C^1$  $(y_1,...,y_k) \in H$ , sodass für die Dichte von  $Y = (Y_1,...,Y_k)$  gilt:

$$f_{(Y_1,...,Y_k)}(y_1,...,y_k) = \begin{cases} \frac{f_{(X_1,...,X_k)}(h_1(y_1,...,y_k),...,h_k(y_1,...,y_k))}{|\det Dg(h_1(y_1,...,y_k),...,h_k(y_1,...,y_k))|} \\ 0, \end{cases}$$

$$\det D(h)(y_1, ..., y_k) = \frac{1}{\det D(g)(h_1(y_1, ..., y_k), ..., h_k(y_1, ..., y_k))}$$

Beispiel (Box-Muller-Transformation).

$$Y_1 = g_1(X_1, X_2) = \sqrt{-2\log(X_1)}\sin(2\pi X_2)$$

$$Y_2 = g_2(X_1, X_2) = \sqrt{-2\log(X_1)}\cos(2\pi X_2)$$

mit  $X_1$  und  $X_2$  gleichverteilt auf [0,1].

$$f_{(X_1)}(x_1,x_2)=\mathbbm{1}_{]0,1[}$$
 Behauptung: Dann ist  $f_{(Y_1,Y_2)}=\phi(y_1)\cdot\phi(y_2),$  wobei

$$\phi(y) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \exp(-\frac{y^2}{2})$$
 oder  $Y_1, Y_2 \sim N(0, 1)$  und unabhängig.

Beispiel.

$$Y_1 = g_1(X_1, X_2) = \sqrt{X_1^2 + X_2^2}$$

$$Y_2 = g_2(X_1, X_2) = \begin{cases} \arctan(\frac{X_2}{X_1}) & \text{für } X_2 \ge 0, X_1 \in \mathbb{R}^1 \setminus \{0\} \\ \arctan(\frac{X_2}{X_1}) + \pi, & \text{für } X_2 < 0, X_1 \in \mathbb{R}^1 \setminus \{0\} \end{cases}$$

Wenn  $X_1, X_2 \sim N(0, \sigma^2)$ , unabhängig  $\Longrightarrow$ 

$$f_{(X_1, X_2)}(x_1, x_2) = \phi(\frac{x_1}{\sigma})\phi(\frac{x_2}{\sigma})$$

Ergebnis: 
$$f_{(Y_1,Y_2)}(y_1,y_2) = \frac{\sigma}{2\pi} \cdot \underbrace{\frac{y_1}{\sigma^2} \exp(-\frac{y_1^2}{\sigma^2})}_{\text{für}}$$

$$(y_1, y_2) \in \left]0, \infty[\times]0, 2\pi\right]$$

$$F_{Y_1}(y) = \dots = 1 - \exp(-\frac{y^2}{2\sigma^2})$$