

# Inhaltsverzeichnis

<b>1</b>	<b>Maße</b>	<b>2</b>
1.1	Mengensysteme . . . . .	2
1.2	Maße und Inhalte . . . . .	4
1.3	Folgerungen für Maße . . . . .	4
1.4	Eigenschaften von Maßen (Inhalten) auf Ringen(Semiringen) . . . . .	4
1.5	Bedingte Wahrscheinlichkeit . . . . .	4
1.6	Der Fortsetzungssatz für Maßfunktionen . . . . .	5
1.7	Zusammenhang zwischen dem Maß auf dem Ring und dem Maß auf dem Sigmaring	5
1.8	Maße auf $(\mathbb{R}, \mathfrak{B})$ . . . . .	6
1.9	Maße auf $(\mathbb{R}, \mathfrak{B})$ , zweiter Anlauf . . . . .	6
1.10	Ergänzungen zu bedingten Wahrscheinlichkeiten . . . . .	6
1.11	Eigenschaften von Verteilungsfunktionen . . . . .	6
1.12	Maße von Mengen mit Verteilungsfunktionen . . . . .	6
1.13	Mehrdimensionale Lebesgue-Stieltjes Maße und Verteilungsfunktionen . . . . .	7
1.14	Approximationssätze und Regularität . . . . .	7
<b>2</b>	<b>Das Lebesgue-Integral</b>	<b>8</b>
2.1	Erweiterte $\mathbb{R}$ -Funktionen . . . . .	9
2.2	Treppenfunktionen . . . . .	9
2.3	Konvergenzarten . . . . .	9
2.4	Messbare Funktionen und Maße . . . . .	11
2.5	Zufallsvariable/Verteilungen . . . . .	11
2.5.1	Diskrete Verteilungen . . . . .	11
2.5.2	Stetige Verteilungen . . . . .	12
2.6	Das Integral . . . . .	14

# Kapitel 1

## Maße

In diesem Abschnitt werden wir uns drei Fragen stellen:

- Was können wir messen?
- Wie können wir messen?
- Wie können wir Maße ökonomisch definieren?

### 1.1 Mengensysteme

**Definition 1.1.1.** Sei  $\Omega$  eine beliebige Menge. Dann heißt  $\mathfrak{C} \subseteq 2^\Omega$  ein Mengensystem (über  $\Omega$ ).

**Definition 1.1.2.** Eine Mengenfunktion  $\mu$  auf dem Mengensystem  $\mathfrak{C}$  heißt additiv, falls

$$\mu\left(\biguplus_{i \in I} A_i\right) = \sum_{i \in I} \mu(A_i)$$

**Definition 1.1.3** (Semiring). Sei  $\mathfrak{T}$  ein nichtleeres Mengensystem über  $\Omega$ . Dann heißt  $\mathfrak{T}$  Semiring (im weiteren Sinn), falls

1. Durchschnittsstabilität:

$$A, B \in \mathfrak{T} \Rightarrow A \cap B \in \mathfrak{T}$$

2. Leiterbildung:

$$A, B \in \mathfrak{T}, A \subseteq B \Rightarrow \exists n \in \mathbb{N} : C_1, \dots, C_n \in \mathfrak{T} : \forall i \neq j : C_i \cap C_j = \emptyset, A \setminus B = \bigcup_{i=1}^n C_i$$

gilt zusätzlich für die Leiter

$$\forall k = 1, \dots, n : A \cup \bigcup_{i=1}^k C_i \in \mathfrak{T},$$

so spricht man von einem Semiring im engeren Sinn.

**Definition 1.1.4** (Ring). Sei  $\mathfrak{R}$  ein nichtleeres Mengensystem über  $\Omega$ .  $\mathfrak{R}$  heißt Ring, falls

1. Differenzenstabilität:

$$A, B \in \mathfrak{R} \Rightarrow B \setminus A \in \mathfrak{R}$$

2. Vereinigungsstabilität:

$$A, B \in \mathfrak{R} \Rightarrow A \cup B \in \mathfrak{R}$$

**Definition 1.1.5** (Sigmaring). Sei  $\mathfrak{R}_\sigma$  ein nichtleeres Mengensystem über  $\Omega$ .  $\mathfrak{R}_\sigma$  heißt Sigmaring, falls

1. Differenzenstabilität:

$$A, B \in \mathfrak{R}_\sigma \Rightarrow B \setminus A \in \mathfrak{R}_\sigma$$

2. Sigma-Vereinigungsstabilität:

$$A_n \in \mathfrak{R}_\sigma \Rightarrow \bigcup_{n \in \mathbb{N}} A_n \in \mathfrak{R}_\sigma$$

**Definition 1.1.6** (Algebra). Sei  $\mathfrak{A}$  ein nichtleeres Mengensystem über  $\Omega$ .  $\mathfrak{A}$  heißt Algebra, falls

1. Abgeschlossenheit bzgl. Komplementbildung:

$$A \in \mathfrak{A} \Rightarrow A^c \in \mathfrak{A}$$

2. Vereinigungsstabilität:

$$A, B \in \mathfrak{A} \Rightarrow A \cup B \in \mathfrak{A}$$

**Definition 1.1.7** (Dynkin System). Sei  $\mathfrak{D}$  ein nichtleeres Mengensystem über  $\Omega$ .  $\mathfrak{D}$  heißt Dynkin-System (im weiteren Sinn), falls

1. Sigmaadditivität:

$$A_i \in \mathfrak{D} : A_i \text{ disjunkt} \Rightarrow \bigcup_{i \in \mathbb{N}} A_i \in \mathfrak{D}$$

2. Differenzenstabilität:

$$\forall A, B \subseteq \Omega : A, B \in \mathfrak{D} \Rightarrow B \setminus A \in \mathfrak{D}$$

Ist zusätzlich noch

$$\Omega \in \mathfrak{D}$$

erfüllt, so spricht man von einem Dynkin-System im engeren Sinn.

**Definition 1.1.8.** Ein Mengensystem  $\mathfrak{C}$  heißt monoton, wenn

$$A_n \in \mathfrak{C}, A_n \subset A_{n+1}, n \in \mathbb{N} \Rightarrow \bigcup_{n \in \mathbb{N}} A_n \in \mathfrak{C}$$

oder

$$A_n \in \mathfrak{C}, A_n \supset A_{n+1}, n \in \mathbb{N} \Rightarrow \bigcap_{n \in \mathbb{N}} A_n \in \mathfrak{C}$$

**Definition 1.1.9.** Für Zahlenfolgen:

$$\limsup_{n \in \mathbb{N}} x_n = \inf_{n \in \mathbb{N}} \sup_{k \geq n} x_k$$

$$\liminf_{n \in \mathbb{N}} x_n = \sup_{n \in \mathbb{N}} \inf_{k \geq n} x_k$$

Für Mengenfolgen:

$$\limsup_{n \in \mathbb{N}} A_n = \bigcap_{n \in \mathbb{N}} \bigcup_{k \geq n} A_k = \{x : x \in A_n \text{ für unendlich viele } n\}$$

$$\liminf_{n \in \mathbb{N}} A_n = \bigcup_{n \in \mathbb{N}} \bigcap_{k \geq n} A_k = \{x : x \in A_n \text{ für fast alle } n\}$$

**Definition 1.1.10.** Seien  $\mathfrak{S}_1, \mathfrak{S}_2$  Sigmaalgebren über  $\Omega$ , so heißt  $\mathfrak{S}_1 \times \mathfrak{S}_2 = \mathfrak{A}_\sigma(\mathfrak{S}_1 \otimes \mathfrak{S}_2)$  die Produktalgebra

**Definition 1.1.11.** Sei  $f : \Omega_1 \rightarrow \Omega_2$  und  $A \in \Omega_2$ , so heißt

$$f^{-1}(A) := \{x \in \Omega_1 | f(x) \in A\}$$

das Urbild von  $A$ .

## 1.2 Maße und Inhalte

**Definition 1.2.1.** Ein Inhalt  $\mu$  auf einem Mengensystem  $C$  heißt endlich, wenn für alle  $A \in C$ :

$$\mu(A) < \infty$$

**Definition 1.2.2.** Ein Maß  $\mu$  auf  $C$  heißt sigmaendlich, wenn für jedes  $A \in C$  Mengen  $A_n \in C, n \in \mathbb{N}$  existieren mit  $\mu(A_n) < \infty, A \subseteq \bigcup_{n \in \mathbb{N}} A_n$ .

**Definition 1.2.3.** Ein Inhalt  $\mu$  auf  $C$  heißt totalendlich, wenn

$$\Omega \in C \wedge \mu(\Omega) < \infty$$

**Definition 1.2.4.** Ein Inhalt  $\mu$  auf  $C$  heißt total sigmaendlich, wenn es  $A_n \in C, n \in \mathbb{N}$  gibt mit  $\mu(A_n) < \infty$  und  $\Omega \subseteq \bigcup_{n \in \mathbb{N}} A_n$ .

**Definition 1.2.5.**  $A \in C$  hat sigmaendliches Maß ( $A$  ist sigmaendlich), wenn es  $A_n \in C, n \in \mathbb{N} :$   $\mu(A_n) < \infty$  und  $A \subseteq \bigcup A_n$ .

**Definition 1.2.6.**  $\mu$  heißt Wahrscheinlichkeitsmaß, wenn  $\mu(\Omega) = 1$ .

**Definition 1.2.7.** Sei  $\Omega \neq \emptyset$  beliebige Menge und  $\mathfrak{S}$  eine Sigmaalgebra über  $\Omega$ . Dann heißt  $(\Omega, \mathfrak{S})$  Messraum.

**Definition 1.2.8.** Sei  $\mu$  ein Maß auf  $\mathfrak{S}$  und  $(\Omega, \mathfrak{S})$  Messraum. Dann heißt  $(\Omega, \mathfrak{S}, \mu)$  Maßraum.

## 1.3 Folgerungen für Maße

## 1.4 Eigenschaften von Maßen (Inhalten) auf Ringen(Semiringen)

## 1.5 Bedingte Wahrscheinlichkeit

**Definition 1.5.1.** Sei  $(\Omega, \mathfrak{S}, \mathbb{P})$  ein Wahrscheinlichkeitsraum. Nun heißt  $A, B \in \mathfrak{S}$  Ereignisse. Gilt  $\mathbb{P}(B) \neq 0$  so heißt

$$\mathbb{P}(A|B) := \frac{\mathbb{P}(A \cap B)}{\mathbb{P}(B)}$$

die bedingte Wahrscheinlichkeit.

**Definition 1.5.2.** Ereignisse  $A$  und  $B$  heißen unabhängig, wenn

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

**Definition 1.5.3.** Allgemeiner heißen Ereignisse  $A_1, \dots, A_n$  unabhängig, wenn

$$\mathbb{P}\left(\bigcap_{i=1}^n A_i\right) = \prod_{i=1}^n \mathbb{P}(A_i).$$

**Definition 1.5.4.** Ereignisse  $A_1, \dots, A_n$  heißen paarweise unabhängig, wenn:

$$\forall i, j \in \{1, \dots, n\} : i \neq j \Rightarrow \mathbb{P}(A_i \cap A_j) = \mathbb{P}(A_i)\mathbb{P}(A_j).$$

## 1.6 Der Fortsetzungssatz für Maßfunktionen

In diesem Abschnitt werden wir den folgenden Satz beweisen:

**Definition 1.6.1.** Das Maß von einem Maß  $\mu$  erzeugte Maß

$$\mu^*(A) = \inf \left\{ \sum_{n \in \mathbb{N}} \mu(B_n) : B_n \in \mathfrak{R}, A \subseteq \sum_{n \in \mathbb{N}} B_n \right\}$$

heißt äußeres Maß oder Jordan-Maß. Hierbei wird

$$\inf \emptyset = \infty$$

gesetzt.

**Definition 1.6.2.** Ist  $\mu(\Omega) < \infty$ , so ist

$$\mu_*(A) = \mu(\Omega) - \mu^*(A^c)$$

das innere Maß.

**Definition 1.6.3** (vorläufige Definition).  $A$  heißt messbar, falls

$$\forall E \in \mathfrak{R} : \mu(E) = \mu^*(E \cap A) + \mu^*(E \setminus A).$$

**Definition 1.6.4.**  $A$  heißt messbar, wenn

$$\forall B \subseteq \Omega : \mu^*(B) = \mu^*(B \cap A) + \mu^*(B \setminus A).$$

**Definition 1.6.5.** Eine Funktion  $\mu^* : 2^\Omega \rightarrow [0, \infty]$  heißt eine äußere Maßfunktion, wenn sie die Eigenschaften 1.-4. besitzt.

**Definition 1.6.6.**  $A \subseteq \Omega$  heißt messbar ( $\mu^*$ -messbar), wenn

$$\forall B \subseteq \Omega : \mu^*(B) = \mu^*(B \cap A) + \mu^*(B \cap A^c).$$

**Definition 1.6.7.**  $m_{\mu^*}$  bezeichnet das System aller  $\mu^*$ -messbaren Mengen. Ist klar, um welches Maß  $\mu^*$  es sich handelt (oder das egal ist), so schreiben wir einfach  $m$ .

## 1.7 Zusammenhang zwischen dem Maß auf dem Ring und dem Maß auf dem Sigmaring

**Definition 1.7.1.** Sei  $(\Omega, \mathfrak{S}, \mu)$  Maßraum. Ist  $\mu(A) = 0$ , so heißt  $A$  Nullmenge.

**Definition 1.7.2.** Ein Maßraum  $(\Omega, \mathfrak{S}, \mu)$  heißt vollständig, wenn

$$A \in \mathfrak{S}, \mu(A) = 0, B \subseteq A \Rightarrow B \in \mathfrak{S}$$

**Definition 1.7.3.** Sei  $(\Omega, \mathfrak{S}, \mu)$  Maßraum. Mit

$$\overline{\mathfrak{S}} := \{A \cup N, A \in \mathfrak{S}, \exists M \in \mathfrak{S} : N \subseteq M, \mu(B) = 0\}$$

und

$$\overline{\mu}(A \cup N) = \mu(A)$$

heißt der vollständige Maßraum  $(\Omega, \overline{\mathfrak{S}}, \overline{\mu})$  die Vervollständigung von  $(\Omega, \mathfrak{S}, \mu)$ .

## 1.8 Maße auf $(\mathbb{R}, \mathfrak{B})$

Die Frage, die sich stellt ist: Ist  $\mu^*$  auf  $\mathbb{R}$  frei definiert, wann gilt  $\mathfrak{B} \subseteq \mathfrak{M}_{\mu^*}$ ?

**Definition 1.8.1.** Seien  $A, B \in \mathbb{R}$ . Dann ist der Abstand

$$d(A, B) := \inf\{|x - y|, x \in A, y \in B\}.$$

Ein äußeres Maß  $\mu^*$  heißt arithmetisch, wenn

$$\forall A, B \in \mathbb{R} : d(A, B) > 0 \Rightarrow \mu^*(A \cup B) = \mu^*(A) + \mu^*(B)$$

## 1.9 Maße auf $(\mathbb{R}, \mathfrak{B})$ , zweiter Anlauf

Im folgenden ist immer  $\mathfrak{T} := \{(a, b], a \leq b, a, b \in \mathbb{R}\}$ .

**Definition 1.9.1.**  $\mu$  auf  $(\mathbb{R}, \mathfrak{B})$  heißt Lebesgue-Stieltjes Maß, oder lokalendlich, wenn jede beschränkte Borelmenge endliches Maß hat.

**Definition 1.9.2.**  $F : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$  heißt Verteilungsfunktion von  $\mu$ , wenn  $\mu((a, b]) = F(b) - F(a)$ .

## 1.10 Ergänzungen zu bedingten Wahrscheinlichkeiten

**Definition 1.10.1.** Die  $\mathbb{P}(B_i)$  in den Sätzen vorher heißen a-priori Wahrscheinlichkeiten,  $\mathbb{P}(B_i|A)$  die a-posteriori Wahrscheinlichkeiten.

## 1.11 Eigenschaften von Verteilungsfunktionen

## 1.12 Maße von Mengen mit Verteilungsfunktionen

Ab diesem Kapitel werden wir offene Intervallgrenzen auch mit eckigen Klammern schreiben. Wir wissen schon:

$$\mu(]a, b]) = F(b) - F(a).$$

Was passiert, für  $\mu([a, b]), \mu(]a, b[), \mu([a, b[)$ ?

$$\mu([a, b]) = \mu\left(\bigcap_{n \in \mathbb{N}} ]a - \frac{1}{n}, b]\right) = \lim_{n \rightarrow \infty} \mu(F(b) - F(a - \frac{1}{n})) = F(b) - F(a - 0)$$

$$\mu(]a, b[) = \mu\left(\bigcup_{n \in \mathbb{N}} ]a, b - \frac{1}{n}]\right) = \lim_{n \rightarrow \infty} (F(b - \frac{1}{n}) - F(a)) = F(b - 0) - F(a)$$

$$\mu([a, b]) = F(b - 0) - F(a - 0)$$

Und damit auch

$$\mu(\{x\}) = \mu([x, x]) = F(x) - F(x - 0) (= \text{Sprunghöhe von } F \text{ in } x)$$

**Definition 1.12.1.** Ein Wahrscheinlichkeitsmaß  $\mathbb{P}$  auf  $(\mathbb{R}, \mathfrak{B})$  heißt Verteilung.

## 1.13 Mehrdimensionale Lebesgue-Stieltjes Maße und Verteilungsfunktionen

Der hier verwendete Maßraum ist  $(\mathbb{R}^d, \mathfrak{B}_d)$  mit

$$\mathfrak{B}_d := \mathfrak{A}_\sigma(\{[a, b] : a, b \in \mathbb{R}, a \leq b\}),$$

wobei die Ungleichung  $a \leq b$  komponentenweise zu verstehen ist, also

$$a \leq b \Leftrightarrow \forall i \in \{1, \dots, d\} : a_i \leq b_i$$

und

$$]a, b[ := ]a_1, b_1[ \times ]a_2, b_2[ \times \dots \times ]a_d, b_d[$$

**Definition 1.13.1.** Sei  $\mu$  ein Lebesgue-Stieltjes Maß auf  $(\mathbb{R}^d, \mathfrak{B}_d)$ , wenn für beschränkte Mengen  $A \in \mathfrak{B}_d$

$$\mu(A) < \infty.$$

**Definition 1.13.2** (Differenzoperatoren).

$$\Delta_i(a_i, b_i) : \mathbb{R}^d \rightarrow \mathbb{R}^d;$$

$$f \mapsto \Delta_i(a, b)f(x_1, \dots, x_d) := f(x_1, \dots, x_{i-1}, b_i, x_{i+1}, \dots, x_d) - f(x_1, \dots, x_{i-1}, a_i, x_{i+1}, \dots, x_d)$$

**Definition 1.13.3.** Das  $d$ -dimensionale Lebesguemaß  $\lambda_d$  ist

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

und

$$F(x_1, \dots, x_d) = x_1 \cdots x_d.$$

Mit Hilfe des Fortsetzungssatzes erhalten wir das Maß  $\lambda_d$  auf  $\mathfrak{B}_d$ .

Die  $\lambda_d^*$ -messbaren Mengen werden mit  $\mathfrak{L}_d$  ( $d$ -dimensionale Lebesguemengen) bezeichnet, wobei

$$A \in \mathfrak{L}_d \Leftrightarrow A = B \cup N, B \in \mathfrak{B}_d, \exists M \in \mathfrak{B}_d : N \subseteq M, \lambda_d(M) = 0$$

**Definition 1.13.4.** Sei  $\Omega = [0, 1]$ , dann ist

$$x \sim y \Leftrightarrow y - x \in \mathbb{Q}$$

eine Äquivalenzrelation.

Dann zerlegen wir  $\Omega$  in Äquivalenzklassen und bilden mithilfe des Auswahlaxioms eine Menge  $V$ , die aus jeder Äquivalenzklasse genau einen Vertreter wählt. Eine solche Menge heißt Vitali-Menge und ist nicht Lebesgue-Messbar.

## 1.14 Approximationssätze und Regularität

**Definition 1.14.1.** Sei  $\mu$  ein Inhalt auf  $(\mathbb{R}^d, \mathfrak{B}_d)$  bzw.  $(\mathbb{R}^d, \mathfrak{S})$  mit  $\mathfrak{B}_d \subseteq \mathfrak{S}$ , dann heißt  $A \in \mathfrak{S}$  regulär von oben, wenn

$$\mu(A) = \inf\{\mu(U) : A \subseteq U, U \text{ offen}\}.$$

$\mu$  heißt dann regulär von oben, wenn alle  $A \in \mathfrak{S}$  regulär von oben.

**Definition 1.14.2.** Sei  $\mu$  ein Inhalt auf  $(\mathbb{R}^d, \mathfrak{B}_d)$  bzw.  $(\mathbb{R}^d, \mathfrak{S})$  mit  $\mathfrak{B}_d \subseteq \mathfrak{S}$ , dann heißt  $A \in \mathfrak{S}$  regulär von unten, wenn

$$\mu(A) = \sup\{\mu(K) : K \subseteq A, K \text{ kompakt}\}.$$

$\mu$  heißt dann regulär von unten, wenn alle  $A \in \mathfrak{S}$  regulär von unten.

**Definition 1.14.3.** Wenn  $\mu$  bzw.  $A \in \mathfrak{S}$  sowohl regulär von oben als auch regulär von unten sind, dann heißen sie regulär.

Zusammenfassend ergibt das dann:

## Kapitel 2

# Das Lebesgue-Integral

Motivation für dieses Kapitel: Wir wollen einen neuen Integralbegriff auf Basis des Riemann-Integrals definieren,

$$\int f = \int_0^\infty \mu([f > x])dx,$$

wobei  $f$  auf beliebigen Mengen definiert sein darf, also wenn  $\mu$  Maß auf einem Messraum  $(\Omega, \mathfrak{S})$ , dann ist

$$f : \Omega \rightarrow \mathbb{R}$$

und  $\mu([f > x])$  definiert sein soll, also  $[f > x] \in \sigma$ , wobei

$$[f > x] := \{\omega \in \Omega : f(\omega) > x\}.$$

**Definition 2.0.1.** Seien  $(\Omega_1, \mathfrak{S}_1)$ ,  $(\Omega_2, \mathfrak{S}_2)$  zwei Messräume, dann heißt

$$f : \Omega_1 \rightarrow \Omega_2$$

messbar bezüglich  $(\Omega_1, \mathfrak{S}_1)$  und  $(\Omega_2, \mathfrak{S}_2)$  (oder kürzer  $\mathfrak{S}_1 - \mathfrak{S}_2$ -messbar), wenn

$$f^{-1}(\mathfrak{S}_2) \subseteq \mathfrak{S}_1,$$

also wenn  $\forall A \in \mathfrak{S}_2 : f^{-1}(A) \in \mathfrak{S}_1$ . Für eine solche Funktion schreiben wir

$$f : (\Omega_1, \mathfrak{S}_1) \rightarrow (\Omega_2, \mathfrak{S}_2).$$

Eine Funktion

$$f : (\Omega, \mathfrak{S}) \rightarrow (\mathbb{R}, \mathfrak{B})$$

heißt dann  $\mathfrak{S}$ -messbar bzw

$$f : (\mathbb{R}^{d_1}, \mathfrak{S}_{d_1}) \rightarrow (\mathbb{R}^{d_2}, \mathfrak{B}_{d_2})$$

heißt Borelmessbar,

$$f :: (\mathbb{R}^{d_1}, \mathfrak{L}_{d_1}) \rightarrow (\mathbb{R}^{d_2}, \mathfrak{B}_{d_2})$$

heißt Lebesguemessbar.

**Definition 2.0.2.** Ist  $(\Omega, \mathfrak{S}, \mathbb{P})$  ein Wahrscheinlichkeitsraum, so nennt man

$$S : (\Omega, \mathfrak{S}) \rightarrow (\mathbb{R}^d, \mathfrak{B}_d)$$

eine  $d$ -dimensionale Zufallsvariable oder einen  $d$ -dimensionalen Zufallsvektor. Bei  $d = 1$  spricht man von der Zufallsvariable.

**Definition 2.0.3** (7.14).



## 2.1 Erweitert reellwertige Funktionen

Whaaaaat??

Kuso abschreiben... S.86

## 2.2 Treppenfunktionen

**Definition 2.2.1.** Eine Funktion

$$t : \Omega \rightarrow \mathbb{R}$$

heißt Treppenfunktion, wenn es eine endliche Zerlegung  $A_1, \dots, A_n$  von  $\Omega$  und reelle Zahlen  $\alpha_1, \dots, \alpha_n$  gibt mit

$$\forall \omega \in \Omega : t(\omega) = \sum_{i=1}^n \alpha_i \mathbb{1}_{A_i}(\omega).$$

**Definition 2.2.2.**  $t = \sum_{i=1}^n x_i \mathbb{1}_{[t=x_i]}$  ist die kanonische Darstellung einer messbaren Treppenfunktion.

## 2.3 Konvergenzarten

**Definition 2.3.1.** Zwei Funktionen  $f, g$  sind fast überall gleich, falls sie auf dem Komplement einer Nullmenge gleich sind.

**Definition 2.3.2.** Eine Folge  $(f_n)$  messbarer Funktionen konvergiert gleichmäßig  $\mu$ -fast überall (bzw  $P$ -fs) gegen eine Funktion  $f$ , wenn es eine  $\mu$ -Nullmenge  $N$  gibt, sodass  $(f_n)$  auf  $N^c$  gleichmäßig konvergiert.

**Definition 2.3.3.** Eine messbare Funktion  $f$  auf einem Maßraum heißt  $\mu$ -fast überall beschränkt, wenn es ein  $c \in \mathbb{R}$  gibt mit  $\mu(|f| > c) = 0$ .

$$\|f\|_\infty := \text{ess sup } f := \inf\{c \in \mathbb{R} : \mu(|f| > c) = 0\}$$

wird als das essentielle Supremum von  $f$  bezeichnet.

**Definition 2.3.4.** Sei  $P$  eine Aussage und  $(\Omega, \mathfrak{S}, \mu)$  ein Maßraum. Wir sagen,  $P$  gilt fast überall oder fast sicher, wenn es eine Menge  $N \in \mathfrak{S}$ ,  $\mu(N) = 0$  gibt mit  $P(\omega)$  für alle  $\omega \in N^c$ .

**Definition 2.3.5.** Seien  $(\Omega_1, \mathfrak{S}_1, \mu)$  ein Maßraum und  $(\Omega_2, \mathfrak{S}_2)$  ein Messraum. Sei  $f : \Omega_1 \rightarrow \Omega_2$ .  $f$  heißt fast überall messbar, wenn

$$\exists \Omega'_1 \in \mathfrak{S}_1 : \mu(\Omega_1^c) = 0,$$

wobei  $f$  auch nur auf  $\Omega'_1$  definiert sein kann. Dann ist

$$f : (\Omega'_1, \mathfrak{S} \cap \Omega'_1) \rightarrow (\Omega_2, \mathfrak{S}_2)$$

**Definition 2.3.6.**  $f_n \rightarrow f$  heißt  $\mu$ -fast überall

$$f_n : (\Omega, \mathfrak{S}, \mu) \rightarrow (\mathbb{R}, \mathfrak{B}),$$

wenn es  $N \in \mathfrak{S} : \mu(N) = 0$  mit

$$f_n(\omega) \rightarrow f(\omega)$$

für fast alle  $\omega \in N^c$ .

**Definition 2.3.7** (gleichmäßige Konvergenz).  $f_n \rightarrow f$  ist gleichmäßig konvergent, wenn

$$\forall \epsilon > 0 \exists n_0(\epsilon) \forall \omega \in \Omega \forall n \geq n_0(\epsilon) : |f_n(\omega) - f(\omega)| < \epsilon$$

**Definition 2.3.8** (fast überall gleichmäßige Konvergenz).  $f_n \rightarrow f$  ist fast überall gleichmäßig konvergent für

$$f_n, f : (\Omega, \mathfrak{S}, \mu) \rightarrow (\mathbb{R}, \mathfrak{B})$$

wenn es eine Menge  $M \in \mathfrak{S}, \mu(M) = 0$  gibt mit  $f_n \rightarrow f$  gleichmäßig auf  $M^c$ .

**Definition 2.3.9.** Sei  $f : (\Omega, \mathfrak{S}) \rightarrow (\mathbb{R}, \mathfrak{B}), (\Omega, \mathfrak{S}, \mu)$  Maßraum. Dann ist das Essentielle Supremum von  $f$

$$\text{ess sup } f := \inf \{y \in \mathbb{R} : \mu([f > y]) = 0\}.$$

**Definition 2.3.10.**

$$\|f\|_\infty := \text{ess sup } |f|.$$

Dies ist fast eine Norm, die erste Eigenschaft fehlt, da

$$\|f\|_\infty = 0 \Leftrightarrow \mu([|f| > 0]) = 0$$

**Definition 2.3.11.** Sei

$$\mathcal{L}_\infty(\Omega, \mathfrak{S}, \mu) := \{f : (\Omega, \mathfrak{S}) \rightarrow (\overline{\mathbb{R}}, \overline{\mathfrak{B}}) : f \text{ ist fast überall messbar, } \|f\|_\infty < \infty\},$$

dann ist

$$f \sim g \Leftrightarrow \|f - g\|_\infty = 0 \Leftrightarrow f = g \text{ fast überall}$$

eine Äquivalenzrelation (trivial). Damit ist

$$\mathcal{L}_\infty(\Omega, \mathfrak{S}, \mu) = \mathcal{L}_\infty \setminus \sim$$

und  $\|\cdot\|_\infty$  eine Norm auf  $\mathcal{L}_\infty$  und somit auch  $\mathcal{L}_\infty$  ein normierter Vektorraum, bzw. sogar ein Banachraum.

**Definition 2.3.12.** Sei  $(f_n)$  eine Folge von Funktionen,

$$f_n : (\Omega, \mathfrak{S}) \rightarrow (\mathbb{R}, \mathfrak{B}),$$

die gegen ein  $f$  fast gleichmäßig konvergiert, wenn

$$\forall \epsilon > 0 \exists A \in \mathfrak{S} : \mu(A^c) < \epsilon \text{ mit } f_n \rightarrow f \text{ gleichmäßig auf } A.$$

**Definition 2.3.13.** Sei  $(\Omega, \mathfrak{S}, \mu)$

$$f_n, f : (\Omega, \mathfrak{S}) \rightarrow (\mathbb{R}, \mathfrak{B}).$$

Dann ist  $f_n \rightarrow f$  im Maß (in Wahrscheinlichkeit, wenn  $(\Omega, \mathfrak{S}, \mu)$  ein Wahrscheinlichkeitsraum ist), wenn

$$\forall \epsilon > 0 : \lim_{n \rightarrow \infty} \mu([|f_n - f| \geq \epsilon]) = 0.$$

**Definition 2.3.14.** Sei  $(f_n) \rightarrow f$  eine Folge von fast überall messbaren, fast überall endlichen, rellwertigen Funktionen. Sei  $f$  ebenfalls fast überall messbar, fast überall endlich. Wenn

$$\forall \epsilon > 0 : \mu([|f_n - f| > \epsilon]) \rightarrow 0 \Rightarrow f_n \rightarrow f \text{ im Maß}$$

gilt, dann nennen wir  $f_n$  Barock. ??? - nicht sicher ob das stimmt

**Definition 2.3.15.**  $(f_n), f_n \in \mathcal{L}_0$  ist eine Cauchyfolge im Maß, wenn

$$\forall \varepsilon > 0 : \lim_{m,n \rightarrow \infty} \mu(|f_n - f_m| > \varepsilon) = 0,$$

das heißt

$$\forall \delta > 0 \exists n_0 \forall m, n \geq n_0 : \mu(|f_n - f_m| > \varepsilon) < \delta$$

Im Folgenden arbeiten wir auf den folgenden Satz hin:

Erinnerung: Sei

$$f : \Omega_1 \rightarrow \Omega_2,$$

$\mathfrak{S}_2$  Sigmaalgebra über  $\Omega_2$ ,  $f^{-1}(\mathfrak{S}_2)$  ist Sigmaalgebra über  $\Omega_1$  (und zwar die kleinste Sigmaalgebra, bezüglich der  $f$  messbar ist).

**Definition 2.3.16.** Sei  $(f_i)_{i \in I}$  eine Familie von Funktionen  $\Omega \rightarrow \Omega_i$ ,  $\mathfrak{S}_i$  Sigmaalgebra über  $\Omega_i$ . Die von  $(f_i)_{i \in I}$  erzeugte Sigmaalgebra  $\mathfrak{S}_\sigma((f_i)_{i \in I})$  ist die kleinste Sigmaalgebra, bezüglich der alle  $f_i$  messbar sind.

$$\mathfrak{S}_\sigma((f_i)_{i \in I}) = \mathfrak{S}_\sigma(\{f_i^{-1}(B), i \in I, B \in \mathfrak{S}_i\})$$

## 2.4 Messbare Funktionen und Maße

**Definition 2.4.1.** Seien  $(\Omega_1, \mathfrak{S}_1, \mu_1), (\Omega_2, \mathfrak{S}_2, \mu_2)$  Maßräume. Dann heißt  $f : \Omega_1 \rightarrow \Omega_2$  maßtreu, wenn

$$f : (\Omega_1, \mathfrak{S}_1) \rightarrow (\Omega_2, \mathfrak{S}_2)$$

und

$$\forall B \in \mathfrak{S}_2 : \mu_2(B) = \mu_1(f^{-1}(B)).$$

## 2.5 Zufallsvariable und ihre Verteilungen

**Definition 2.5.1.** Sei  $(\Omega, \mathfrak{S}, \mathbb{P})$  ein Wahrscheinlichkeitsraum und

$$X_i : (\Omega, \mathfrak{S}) \rightarrow (\Omega_i, \mathfrak{S}_i), i \in I.$$

Wir nennen  $(X_i)_{i \in I}$  unabhängig, wenn

$$\forall n \in \mathbb{N} \forall \{i_1, \dots, i_n\} \subseteq I : \mathbb{P}\left(\bigcap_{k=1}^n X_{i_k}^{-1}(A_{i_k})\right) = \prod_{k=1}^n \mathbb{P}(X_{i_k}^{-1}(A_{i_k})), A_{i_k} \in \mathfrak{S}_{i_k}.$$

### 2.5.1 Diskrete Verteilungen

**Definition 2.5.2** (Alternativ- oder Bernoulli-Verteilung). Sei  $X$  eine Indikatorfunktion  $X = A()$ ,  $A \in \mathfrak{S}$ .

$$\mathbb{P}_X(\{1\}) = \mathbb{P}(A), \mathbb{P}(A) = p, \mathbb{P}_X(\{0\}) = 1 - \mathbb{P}(A)$$

mit  $0 \leq p \leq 1$  heißt Alternativ- oder Bernoulli-Verteilung.  $p = \frac{1}{2}$  werden wir dann als Münzwurf bezeichnen.

**Definition 2.5.3** (Diskrete Gleichverteilung: (Laplacescher Wahrscheinlichkeitsraum)).

$$\mathbb{P}(X = x) = \frac{1}{b - a + 1}, x = a, a + 1, \dots, b; a, b \in \mathbb{Z}$$

**Definition 2.5.4** (Binomialverteilung). Seien  $A_1, \dots, A_n$  unabhängig  $\mathbb{P}(A) = p$ .

$$X = \text{Anzahl der Ereignisse, die eintreten} \in \{0, \dots, n\}$$

**Definition 2.5.5** (Poisson-Verteilung).  $\mathbb{P}(X = n) = \frac{\lambda^n e^{-\lambda}}{n!}, n = 0, 1, \dots; \lambda > 0$ . Dies ist der Grenzfall der Binomialverteilungen für  $np \rightarrow \lambda$  für  $n \rightarrow \infty$  (vgl. Übung.)

**Definition 2.5.6** (Geometrische Verteilung).

$$G(p) : \mathbb{P}(X = n) = p(1-p)^n, n \geq 0$$

$$\tilde{G}(p), \mathbb{P}(X = n) = p(1-p)^{n-1}, n \geq 1$$

**Definition 2.5.7** (negative Binomialverteilung).

$$NB(\alpha, p) : \mathbb{P}(X = n) = (1-p)^n p^\alpha \binom{n+\alpha-1}{n}, n \geq 0$$

**Definition 2.5.8** (Hypergeometrische Verteilung). Bsp: Sei eine Urne mit  $N$  Kugeln,  $A$  schwarze,  $N - A$  weiße. Es werden  $n$  Kugeln ohne zurücklegen gezogen. Sei

$X = \text{Anzahl der schwarzen Kugeln unter den gezogenen}$

Dann ist

$$H(N, A, n) : \mathbb{P}(X = x) = \frac{\binom{A}{x} \binom{N-A}{n-x}}{\binom{N}{n}}$$

$$\left( = \binom{n}{x} \frac{A \cdot (A-1) \cdots (A-x+1) \cdot (N-A) \cdots (N-A-n+x+1)}{N \cdots (N-n+1)} \right)$$

## 2.5.2 Stetige Verteilungen

**Definition 2.5.9** (Stetige Gleichverteilung).

$$\mathbb{P}(A) = \frac{\lambda(A)}{b-a}, A \subseteq [a, b], A \in \mathfrak{B},$$

$$F_X(x) = \begin{cases} 0 : & x < a \\ \frac{x-a}{b-a} : & a \leq x < b \\ 1 : & x \geq b \end{cases} = \int_{-\infty}^x f_x(u) du,$$

$$f_x(x) = \begin{cases} \frac{1}{b-a} : & a \leq x \leq b \\ 0 : & \text{sonst} \end{cases}$$

**Definition 2.5.10** (Normalverteilung).

$$F_X(x) = \Phi\left(\frac{x-\mu}{\sigma}\right)$$

$$\mathbb{P}_X = \mathbb{P} \circ X^{-1}$$

$$\Phi(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^x e^{-\frac{x^2}{2}}$$

$$\Rightarrow \Phi\left(\frac{x-\mu}{\sigma}\right) = \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2}} \int_{-\infty}^x e^{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}}$$

**Definition 2.5.11.** Ist die Verteilungsfunktion  $F_X$  differenzierbar, so heißt  $f_X = F'_X$  die Dichte (-funktion) von  $X$ . Es gilt hierbei

$$f \text{ ist Dichte} \Leftrightarrow f \geq 0, \int_{-\infty}^{\infty} f(x) dx = 1.$$

**Definition 2.5.12** (Exponentialverteilung  $E(\lambda)$ ).

$$f(x) = \lambda e^{-\lambda x}, x \geq 0$$

bzw

$$F(x) = (1 - e^{-\lambda x}), x \geq 0.$$

**Definition 2.5.13** (Gammaverteilung).

$$f(x) = \frac{x^{\alpha-1} \lambda^\alpha}{\Gamma(\alpha)} e^{-\lambda x}, x \geq 0, \alpha > 0, \lambda > 0$$

$$\Gamma(\alpha) = \int_0^\infty x^{\alpha-1} e^{-x} dx$$

wobei

$$\Gamma(\alpha + 1) = \alpha \Gamma(\alpha)$$

und

$$\forall n \in \mathbb{N} : \Gamma(n) = (n-1)!$$

gilt.

**Definition 2.5.14** (Betaverteilung 1. Art,  $B_1(\alpha, \beta)$ ).

$$f(x) = \frac{1}{B(\alpha, \beta)} x^{\alpha-1} (1-x)^{\beta-1}, 0 \leq x \leq 1$$

$$B(\alpha, \beta) = \int_0^1 x^{\alpha-1} (1-x)^{\beta-1} dx = \frac{\Gamma(\alpha) \Gamma(\beta)}{\Gamma(\alpha + \beta)}$$

**Definition 2.5.15** (Betaverteilung 2. Art,  $B_2(\alpha, \beta)$ ).

$$f(x) = \frac{1}{B(\alpha, \beta)} \cdot \frac{x^{\alpha-1}}{(1+x)^{\alpha+\beta}}, x \geq 0.$$

**Definition 2.5.16** (Chiquadratverteilung mit  $n$  Freiheitsgraden).

$$\Gamma\left(\frac{n}{2}, \frac{1}{2}\right) = \chi^2 n,$$

ist für uns derzeit nicht besonders wichtig, aber in der Statistik schon.

**Definition 2.5.17.** Sei  $X$  eine Zufallsvariable. Dann bedeutet  $X \sim F$ , dass  $X$  die Verteilung  $F$  besitzt.

**Definition 2.5.18** (Verallgemeinerte Inverse). Die Verallgemeinerte Inverse einer Verteilungsfunktion  $F$  ist

$$F^{-1}(y) = \inf\{x : F(x) \geq y\}.$$

Damit folgt

$$x < F^{-1}(y) \Rightarrow F(x) < y.$$

## 2.6 Das Integral

Anschaulich: Beim Lebesgue Integral wird im Gegensatz zum Riemann-Integral der Grenzwert nicht über vertikale, sondern über horizontale „Scheiben“ gebildet.

**Definition 2.6.1.** *Sei*

$$f : (\Omega, \mathfrak{S}) \rightarrow (\mathbb{R}_0^+, \mathfrak{B})$$

*in einem Maßraum  $(\Omega, \mathfrak{S}, \mu)$ . Dann definieren wir das Lebesgue-Maß als*

$$\int f d\mu = \int_0^\infty \mu([f > y]) dy,$$

*also als uneigentliches Riemann-Integral, wobei wir das Integral gleich  $\infty$  setzen, falls es ein  $y$  gibt, sodass  $\mu([f > y]) = \infty$ .*

**Definition 2.6.2** (Allgemeiner). *Für*

$$f : (\Omega, \mathfrak{S}) \rightarrow (\mathbb{R}, \mathfrak{B})$$

*definieren wir*

$$f_+ := \max(f, 0)$$

$$f_- := \max(-f, 0).$$

*Dann gilt*

$$f = f_+ - f_-$$

*und wir können*

$$\int f d\mu = \int f_+ d\mu - \int f_- d\mu$$

*schreiben, falls der Ausdruck definiert ist, also nicht „ $\infty - \infty$ “ ist. Andernfalls sagen wir, dass  $\int f d\mu$  nicht existiert. Existiert  $\int f d\mu$ , so nennen wir  $f$  integrierbar, falls*

$$\int f d\mu < \infty.$$

**Definition 2.6.3.** *Sei*

$$\mathfrak{L}_1(\Omega, \mathfrak{S}, \mu) := \left\{ f : \left| \int f d\mu \right| < \infty \right\},$$

*also die Menge der integrierbaren Funktionen.*