

# 1 Theorie

## 1.1 Wahrscheinlichkeitsraum

### 1.1.1 Definition

Ein Wahrscheinlichkeitsraum ist ein Tripel  $(\Omega, \mathcal{A}, P)$  bestehend aus der Grundmenge  $\Omega$ , einer  $\sigma$ -Algebra  $\mathcal{A} \subseteq \mathcal{P}(\Omega)$  und einer Abbildung  $P : \mathcal{A} \rightarrow [0, 1]$

$$(i) P(\Omega) = 1$$

$$(ii) P\left(\bigcup_i A_i\right) = \sum_i P(A_i), \text{ mit } A_i \cap A_j = \emptyset \text{ f\"ur } i \neq j$$

Die Elemente von  $\Omega$  werden elementare Ereignisse und die von  $\mathcal{A}$  Ereignisse genannt. Mengen  $M$  mit  $P(M) = 0$  werden Nullmengen genannt. Die Abbildung  $P$  wird Wahrscheinlichkeitsmaß genannt.

### 1.1.2 $\sigma$ -Algebra

Es sei  $\Omega$  eine Menge und  $\mathcal{A} \subset \mathcal{P}(\Omega)$  ein System von Teilmengen (= Ereignissen).  $\mathcal{A}$  heißt  $\sigma$ -Algebra (Sigma-Algebra) falls gilt:

$$(i) \Omega \in \mathcal{A}$$

$$(ii) A \in \mathcal{A} \Rightarrow A^c \in \mathcal{A}$$

$$(iii) A_i \in \mathcal{A} \Rightarrow \bigcup_i A_i \in \mathcal{A}$$

$$(A^c = \Omega \setminus A)$$

## 1.2 Zufallsvariablen

### 1.2.1 Zufallsvariable

Sei  $(\Omega, \mathcal{A}, P)$  ein Wahrscheinlichkeitsraum und  $(\Omega', \mathcal{A}')$  ein Messraum. Eine Zufallsvariable ist eine Abbildung

$$X : \Omega \rightarrow \Omega'$$

so dass für alle Ereignisse  $A' \in \mathcal{A}'$

$$X^{-1}(A') \in \mathcal{A}$$

ein Ereignis in  $\mathcal{A}$  ist. Urbilder von Ereignissen sind also Ereignisse.

### 1.2.2 Messraum

Ein Messraum ist ein Paar  $(\Omega, \mathcal{A})$  bestehend aus einer Menge  $\Omega$  und einer Sigma-Algebra  $\mathcal{A} \subset \mathcal{P}(\Omega)$ .

### 1.2.3 Reelle Zufallsvariable

Unter einer reellen Zufallsvariable verstehen wir eine Zufallsvariable

$$X : \Omega \rightarrow \mathbb{R}^n$$
$$X(\omega) := (X_1(\omega), \dots, X_n(\omega)),$$

wobei  $(\Omega, \mathcal{A}, P)$  ein Wahrscheinlichkeitsraum ist und  $(\mathbb{R}^n, \mathcal{B}(\mathbb{R}^n))$  der  $\mathbb{R}^n$  zusammen mit der Borel'schen Sigma-Algebra ist.

## 1.3 Erwartungswert

### 1.3.1 Definition

Für eine reelle, integrierbare Zufallsvariable  $X$  ist der Erwartungswert definiert durch

$$\mathbb{E}(X) := \int_{\Omega} X \, dP.$$

Ist  $(\Omega, \mathcal{A}, P)$  ein diskreter Wahrscheinlichkeitsraum und  $X : \Omega \rightarrow \mathbb{R}$  eine eindimensionale reelle Zufallsvariable, so ist

$$\mathbb{E}(X) = \sum_{\omega \in \Omega} X(\omega) \cdot P(\omega)$$

### 1.3.2 Eigenschaften

Sind  $X, Y : \Omega \rightarrow \mathbb{R}^n$  reelle, integrierbare Zufallsvariablen und  $a, b \in \mathbb{R}$  konstant, so gilt:

$$\begin{aligned}\mathbb{E}(a \cdot X \pm b \cdot Y) &= a \cdot \mathbb{E}(X) \pm b \cdot \mathbb{E}(Y) \\ \forall x \in \Omega : X(x) \leq Y(x) &\Rightarrow \mathbb{E}(X) \leq \mathbb{E}(Y) \\ X, Y \text{ stoch. unabhängig} &\Rightarrow \mathbb{E}(X \cdot Y) = \mathbb{E}(X) \cdot \mathbb{E}(Y) \\ \mathbb{E}(1_A) &= P(A)\end{aligned}$$

## 1.4 Varianz

Für eine reelle Zufallsvariable  $X$  ist die Varianz definiert durch

$$\mathbb{V}(X) := \mathbb{E}((X - \mathbb{E}(X))^2) = \mathbb{E}(X^2) - \mathbb{E}(X)^2$$

## 1.5 Verteilungen

### 1.5.1 Normalverteilung

Die Normalverteilung  $N(\mu, \sigma^2)$  auf  $\mathbb{R}$  ist definiert durch

$$\text{Dichte: } f(x) := \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{1}{2}\left(\frac{x-\mu}{\sigma}\right)^2}$$
$$\Rightarrow \text{Verteilung: } F(x) = N(\mu, \sigma^2)(-\infty, x) = \int_{-\infty}^x \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{1}{2}\left(\frac{t-\mu}{\sigma}\right)^2} dt$$

**Erwartungswert und Varianz bei  $X \sim N(\mu, \sigma^2)$ :**

$$\begin{aligned}\mathbb{E}(X) &= \mu \\ \mathbb{V}(X) &= \sigma^2\end{aligned}$$

### 1.5.2 Verteilungsfunktion

Für eine reelle Zufallsvariable  $X$  heißt

$$\begin{aligned}F_X : \Omega &\rightarrow [0, 1] \\ F_X(x) &:= P(X \leq x) := P_X((-\infty, x]) = P(X^{-1}((-\infty, x]))\end{aligned}$$

Verteilungsfunktion von  $X$ .

### 1.5.3 Gleichverteilung

Die Gleichverteilung  $U(a, b)$  auf einem Intervall  $(a, b) \subset \mathbb{R}$  ist definiert durch

$$\begin{aligned}\text{Dichte: } f(x) &:= \frac{1_{(a,b)}}{|b-a|} \\ \text{Verteilung: } F(x) &= P_f((-\infty, x]) = \int_{-\infty}^x \frac{1_{(a,b)}}{|b-a|} dt \\ &= \begin{cases} 0 & \text{für } x \leq a \\ \frac{x-a}{|b-a|} & \text{für } a \leq x \leq b \\ 1 & \text{für } x \geq b \end{cases}\end{aligned}$$

**Erwartungswert und Varianz bei  $X \sim U(a, b)$ :**

$$\begin{aligned}\mathbb{E}(X) &= \frac{a+b}{2} \\ \mathbb{V}(X) &= \mathbb{E}(X^2) - (\mathbb{E}(X))^2 = \frac{1}{3} \frac{b^3 - a^3}{b-a} - \left(\frac{a+b}{2}\right)^2 \\ &= \frac{1}{12}(b-a)^2\end{aligned}$$

### 1.5.4 Dichte

Sei  $\Omega \subset \mathbb{R}^n$  und  $(\Omega, \mathcal{A})$  ein Messraum, wobei alle  $A \in \mathcal{A}$  Lebesgue-messbar sind. Eine Funktion  $f : \Omega \rightarrow \mathbb{R}$  heißt Dichte, falls für ihr Lebesgue-Integral  $\int_{\Omega} f d\mu = 1$  gilt.