

VIDEO: video06a\_grundlagen\_r

## 8 Datenanalyse und Zufallszahlen

Statistische Datenanalyse: für deterministische Simulation (Molekulardynamik, DGLs) und für stochastische Simulationen.

Für letzteres weiterhin: Anwendung von Zufallszahlen bei Computersimulationen:

- Systeme mit zufälligen Wechselwirkungen ("Spingläser")
- Simulationen bei endlichen Temperaturen mit Monte-Carlo Verfahren
- Randomisierte Algorithmen (aus deterministischen Algorithmen entstanden)

Zufallszahlen im Computer möglich (z.B. Schwankungen der Spannungen an einem Transistor durch thermisches Rauschen). Vorteil: Zufällig. Nachteil: Statistische Eigenschaften unbekannt und nicht kontrollierbar.

Daher: Pseudozufallszahlen = nicht zufällig, aber *möglichst* gleiche statische Eigenschaften (Verteilung, Korrelationen).

### 8.1 Grundlagen Wahrscheinlichkeitstheorie

$\Omega$ : Menge der Ausgänge eines Zufallsexperiments.

Bsp:  $\Omega = \{\text{Kopf, Zahl}\}$  für Münzwurf.

**Definition:** Eine Wahrscheinlichkeitsfunktion  $P$  ist eine Funktion  $P : 2^\Omega \rightarrow [0, 1]$  mit

$$P(\Omega) = 1 \tag{7}$$

und für jede Sequenz  $A_1, A_2, A_3, \dots$  disjunkter Ereignisse ( $A_i \cap A_j = \emptyset$  für  $i \neq j$ ):

$$P(A_1 \cup A_2 \cup A_3 \cup \dots) = P(A_1) + P(A_2) + P(A_3) + \dots \tag{8}$$

Eigenschaften (ohne Beweis), für  $A, B \subset \Omega$ ,  $A^c := \Omega \setminus A$ :

$$P(A^c) = 1 - P(A). \quad (9)$$

$$P(A \cup B) = P(A) + P(B) - P(A \cap B) \quad (10)$$

Für unabhängige Zufallsexperimente gilt:

$$P(A^{(1)}, A^{(2)}, \dots, A^{(k)}) = P(A^{(1)})P(A^{(2)}) \dots P(A^{(k)}) \quad (11)$$

**Definition:** Die bedingte Wahrscheinlichkeit  $A$  gegeben  $C$  ist

$$P(A|C) = \frac{P(A \cap C)}{P(C)}. \quad (12)$$

---

[Selbsttest] 

---

Was ist  $P(\text{Würfel } 6 | \text{Würfel} > 3)$ ?

---

Bayesche Regel

Da nach (12)  $P(A|C)P(C) = P(A \cap C) = P(C \cap A) = P(C|A)P(A) \Rightarrow$

$$P(C|A) = \frac{P(A|C)P(C)}{P(A)}. \quad (13)$$

VIDEO: [video06b\\_ZVen\\_r](#)

## 8.2 Zufallsvariablen

Zufallsvariable (ZV)  $X$  (unscharf): Zufallsexperiment mit  $\Omega = \mathbb{R}$

**Definition:** Verteilungsfunktion (VF) einer ZV  $X$  ist eine Funktion  $F_X : \mathbb{R} \rightarrow [0, 1]$  definiert über

$$F_X(x) = P(X \leq x) \quad (14)$$

Bsp: Münze:

$$F(x) = \begin{cases} 0 & x < 0 \\ 0.5 & 0 \leq x < 1 \\ 1 & x \geq 1 \end{cases}. \quad (15)$$

$x$ -Position eines Gasteilchens im Container  $[0, L_x]$

$$F(x) = \begin{cases} 0 & x < 0 \\ x/L_x & 0 \leq x < L_x \\ 1 & x \geq L_x \end{cases} . \quad (16)$$

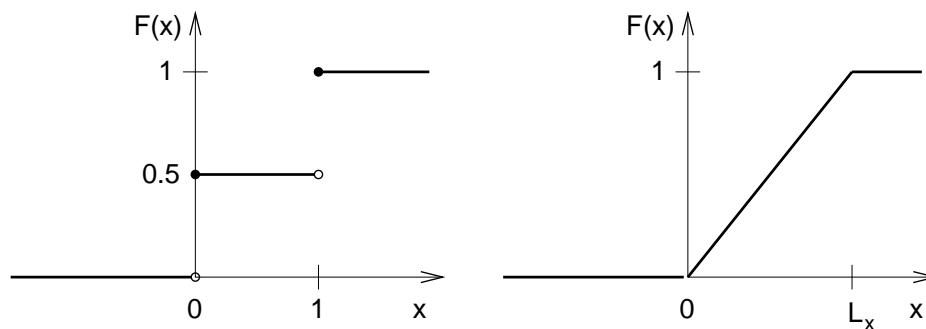


Figure 10: Verteilungsfunktionen für Münze und Gasteilchen.

Nach Zufallsexperiment gemäß  $X$  mit Ergebnis  $x$ , dann  $y = g(x)$  berechnen:  
Transformation der ZV zu  $Y = g(X)$ , allgemein:

$$Y = \tilde{g}(X^{(1)}, X^{(2)}, \dots, X^{(k)}) . \quad (17)$$

Verteilungsfunktion manchmal unhandlich  $\rightarrow$  Wahrscheinlichkeits-/ Dichtefunktion:

VIDEO: [video06c\\_ZV\\_diskret\\_r](#)

### 8.2.1 Diskrete Zufallsvariablen

**Definition:** Die Wahrscheinlichkeitsfunktion (engl. probability mass function, pmf)  $p_X : \mathbb{R} \rightarrow [0, 1]$  ist gegeben durch

$$p_X(x) = P(X = x) . \quad (18)$$

Verteilung für  $n$  fachen Münzwurf (0/1):

**Definition:** Die *binomial Verteilung* mit Parametern  $n \in \mathbb{N}$  und  $p$  ( $0 < p \leq 1$ ) beschreibt eine ZV  $X$  mit WF

$$p_X(x) = \begin{cases} \binom{n}{x} p^x (1-p)^{n-x} & (0 \leq x \leq n, x \in \mathbb{N}) \\ 0 & \text{sonst} \end{cases} \quad (19)$$

Notation  $X \sim B(n, p)$ .

Charakterisierung von ZVen:

$\{\tilde{x}_i\}$  Menge der Werte für die  $p_X(\tilde{x}) > 0$ .

**Definition:**

- Erwartungswert

$$\mu \equiv E[X] = \sum_i \tilde{x}_i P(X = \tilde{x}_i) = \sum_i \tilde{x}_i p_X(\tilde{x}_i) \quad (20)$$

- Varianz

$$\sigma^2 \equiv \text{Var}[X] = E[(X - E[X])^2] = \sum_i (\tilde{x}_i - E[X])^2 p_X(\tilde{x}_i) \quad (21)$$

- Standardabweichung

$$\sigma \equiv \sqrt{\text{Var}[X]} \quad (22)$$

Eigenschaften:

$$E[\alpha_1 X^{(1)} + \alpha_2 X^{(2)}] = \alpha_1 E[X^{(1)}] + \alpha_2 E[X^{(2)}] \quad (23)$$

$$\sigma^2 = \text{Var}[X] = E[X^2] - E[X]^2 \quad (24)$$

$$\Leftrightarrow E[X^2] = \sigma^2 + \mu^2 \quad (25)$$

$$\text{Var}[\alpha_1 X^{(1)} + \alpha_2 X^{(2)}] = \alpha_1^2 \text{Var}[X^{(1)}] + \alpha_2^2 \text{Var}[X^{(2)}] \quad (26)$$

$E[X^n]$ : n-tes Moment

Es gilt für die Binomialverteilung:

$$E[X] = np \quad (27)$$

$$\text{Var}[X] = np(1-p) \quad (28)$$

VIDEO: `video06d_ZV_kont_r`

### 8.2.2 Kontinuierliche Zufallsvariablen

**Definition:** Für eine ZV  $X$  mit kontinuierlicher VF  $F_X$ , ist die Wahrscheinlichkeitsdichte (engl. probability density function, pdf)  $p_X : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ :

$$p_X(x) = \frac{dF_X(x)}{dx} \quad (29)$$

Damit:

$$F_X(x) = \int_{-\infty}^x p_X(\tilde{x}) d\tilde{x} \quad (30)$$

**Definition:**

- Erwartungswert

$$E[X] = \int_{-\infty}^{\infty} dx \, x \, p_X(x) \quad (31)$$

- Varianz

$$\text{Var}[X] = E[(X - E[X])^2] = \int_{-\infty}^{\infty} dx \, (x - E[X])^2 p_X(x) \quad (32)$$

- Median  $x_{\text{med}} = \text{Med}[X]$

$$F_X(x_{\text{med}}) = 0.5 \quad (33)$$

**Definition:** Gleichverteilung mit Parametern  $a < b$ , beschreibt ZV  $X$  mit pdf

$$p_X(x) = \begin{cases} 0 & x < a \\ \frac{1}{b-a} & a \leq x < b \\ 0 & x \geq b \end{cases} \quad (34)$$

Schreibweise:  $X \sim U(a, b)$ .

Mittels  $g(X_{01}) = (b - a) * X_{01} + a$  erhält man  $g(X_{01}) \sim U(a, b)$  falls  $X_{01} \sim U(0, 1)$ .

---

[Selbsttest] 

---

Berechnen sie  $E[X]$  und  $\text{Var}[X]$ .

---

Am wichtigsten:

**Definition:** Die Gaußverteilung oder Normalverteilung mit Parametern  $\mu$  und  $\sigma > 0$ , beschreibt die ZV  $X$  mit pdf

$$p_X(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2}} \exp\left(-\frac{(x - \mu)^2}{2\sigma^2}\right) \quad (35)$$

Schreibweise:  $X \sim N(\mu, \sigma^2)$ .

Eigenschaften:  $E[X] = \mu$ ,  $\text{Var}[X] = \sigma^2$ .

Mittels  $g(X) = \sigma X_0 + \mu$  erhält man  $g(X_0) \sim N(\mu, \sigma^2)$  falls  $X_0 \sim N(0, 1)$ .

Zentraler Grenzwertsatz:

Für unabhängige ZVen  $X^{(1)}, X^{(2)}, \dots, X^{(n)}$  mit jeweils  $E[X^{(i)}] = \mu$  und  $\text{Var}[X^{(i)}] = \sigma^2$  gilt:

$$X = \sum_{i=1}^n X^{(i)} \quad (36)$$

ist für große  $n$   $X \sim N(n\mu, n\sigma^2)$ .

Dichten weiterer wichtiger Verteilungen:

**Definition:**

- Exponentialverteilung (für  $x \geq 0$ )

$$p_X(x) = \frac{1}{\mu} \exp(-x/\mu) \quad (37)$$

---

[Selbsttest]

---

Berechnen Sie die Verteilungsfunktion für die Exponentialverteilung

---

**Definition:**

- Potenz-Gesetz Verteilung oder Pareto Verteilung

$$p_X(x) = \begin{cases} 0 & x < 1 \\ \frac{\gamma}{\kappa} (x/\kappa)^{-\gamma-1} & x \geq 1 \end{cases} \quad (38)$$

Für  $\gamma > 1$  existiert Erwartungswert  $E[X] = \gamma\kappa/(\gamma - 1)$ , für  $\gamma > 2$   
 $\text{Var}[X] = \frac{\kappa^2\gamma}{(\gamma-1)^2(\gamma-2)}$

$$F_X(x) = 1 - (x/\kappa)^{-\gamma} \quad (x \geq 1) \quad (39)$$

- Fisher-Tippett Verteilung

$$p_X(x) = \lambda e^{-\lambda x} e^{-e^{-\lambda x}} \quad (40)$$

(auch Gumbel Verteilung für  $\lambda = 1$ )  $E[X] = \nu/\lambda$ ,  $\nu \equiv 0.57721\dots$ ,  
 Maximum bei  $x = 0$ , Verschiebung durch  $x \rightarrow (x - \mu)$

---

[Selbsttest]

---

Können Sie die Verteilungsfunktion ablesen ?

---