

# Kenngrößen von Zufallsvariablen

Die Wahrscheinlichkeitsverteilung kann durch die sogenannten *Kenngrößen* beschrieben werden, sie charakterisieren sozusagen die Verteilung.

## Der Erwartungswert

Der **Erwartungswert** einer Verteilung ist definiert als

- **Diskrete Verteilung**

$$E(X) = \mu = \sum_{i=1}^n x_i P(X = x_i)$$

D.h. der Erwartungswert ist die Summe über alle Ausprägungen mal ihrer Wahrscheinlichkeit

**Beispiel:** Wir wollen den Erwartungswert einer (diskreten) Variablen berechnen, deren Verteilung die *Poissonverteilung* ist, d.h.

$$P(X = x_i) = P(X = i) = \frac{\lambda^i}{i!} e^{-\lambda}.$$

Der Erwartungswert ist

$$\begin{aligned} E(X) &= \sum_{i=0}^{\infty} i \frac{\lambda^i}{i!} e^{-\lambda} = \sum_{i=1}^{\infty} \lambda \frac{\lambda^{i-1}}{(i-1)!} e^{-\lambda} = \lambda e^{-\lambda} \sum_{i=1}^{\infty} \frac{\lambda^{i-1}}{(i-1)!} \\ &= \lambda e^{-\lambda} \underbrace{\sum_{i=0}^{\infty} \frac{\lambda^i}{(i)!}}_{=e^\lambda} = \lambda e^{-\lambda} e^\lambda = \lambda. \end{aligned}$$

- **Stetige Verteilung**

$$E(X) = \mu = \int_{-\infty}^{\infty} x f(x) dx.$$

Es wird also über den Raum aller möglichen Ausprägungen (der Integrand ist die Ausprägung mal der Dichtefunktion) integriert.

**Beispiel:** Nehmen wir an, die Zufallsvariable  $X$  ist standardnormalverteilt, d.h.  $X \sim N(0, 1)$ . Der Erwartungswert von  $X$  ist demnach 0 (eine Verteilung ist durch ihre Parameter charakterisiert, im Falle der Normalverteilung von  $\mu$ , dem Erwartungswert, und von  $\sigma$ , der Standardabweichung).

## Der Median und andere Quantile

Der Lageparameter **Median** ist einfach ausgedrückt der mittlere Wert einer Verteilung.

Nehmen wir an, die Zufallsvariable  $X$  hat folgende Realisierungen: 1, 4, 7, 13, 15. Der Median von  $X$  wäre dann 7.

Der Median (symbolisch  $\xi_{0.5}$ ) ist jener Wert, der die folgenden Bedingungen erfüllt:

$$P(X \leq \xi_{0.5}) \geq 0.5 \quad \text{und} \quad P(X \geq \xi_{0.5}) \geq 0.5.$$

Falls man die Verteilungsfunktion  $F_X(t)$  der Zufallsvariable  $X$  invertieren kann, so berechnet sich der Median durch

$$\xi_{0.5} = F_X(0.5)^{-1}$$

Der Median ist ein Spezialfall des sogenannten  $\alpha$  Quantils:

$$\xi_\alpha = F_X^{-1}(\alpha)$$

Weitere Spezialfälle sind

- **unteres Quartil:** 0.25 Quantil ( $\xi_{0.25}$ )
- **oberes Quartil:** 0.75 Quantil ( $\xi_{0.75}$ )

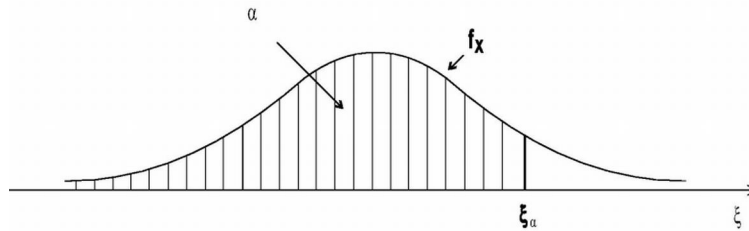
Wir unterscheiden wiederum den stetigen und den diskreten Fall:

- Falls die Zufallsvariable  $X$  eine stetige Verteilung hat, so gilt

$$F_X(\xi_\alpha) = \int_{-\infty}^{\xi_\alpha} f_X(x) dx = \alpha$$

Wie wir bereits wissen, kann man das Integral als den Flächeninhalt unter einer Kurve interpretieren. In diesem Fall ist die Kurve die Wahrscheinlichkeitsfunktion. Das heisst  $F_X(\xi_\alpha)$  ist die Fläche zwischen der  $x$ -Achse und der Wahrscheinlichkeitsfunktion  $f_x$  im Bereich von  $-\infty$  bis  $\xi_\alpha$ . Dieser Flächeninhalt ist gleich  $\alpha$ .

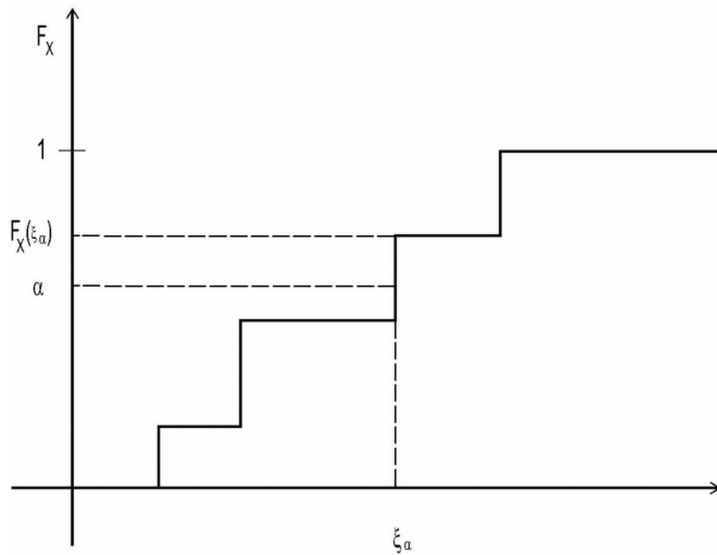
Dazu eine Grafik:



- Ist die Verteilung von  $X$  diskret, so gilt

$$F_X(\xi_\alpha) \geq \alpha$$

Im folgenden Fall ist  $F_X(\xi_\alpha)$  echt größer als  $\alpha$ :



## Streuungsparameter

Die **Varianz** einer Zufallsvariable  $X$  ist definiert als

$$Var X = E(X - EX)^2.$$

Anhand der Formel sieht man, dass die Varianz der Erwartungswert der quadratischen Abweichung einer Zufallsvariable von ihrem Erwartungswert ist.

Häufig verwendet man für die Varianz auch das Symbol  $\sigma^2$ .

Die **Standardabweichung** ist die Wurzel aus der Varianz, also

$$\sigma = \sqrt{Var X}.$$

Die Varianz bzw. die Standardabweichung sind also Maße für die absolute Größe der Streuungen um den Erwartungswert.

Zur Berechnung der Varianzen sind folgende Regeln nützlich:

1.  $Var(X) = E(X)^2 - (E(X))^2$
2.  $Var(\alpha X + \beta) = \alpha^2 Var(X)$
3. Sind  $X_1, X_2, \dots, X_n$  unabhängige Zufallsvariablen, dann gilt  
$$Var(X_1 + X_2 + \dots + X_n) = Var(X_1) + Var(X_2) + \dots + Var(X_n)$$

Ein Beispiel: Sei  $X$  exponentialverteilt mit Parameter  $\lambda$ , dann gilt wegen  $E(X) = \frac{1}{\lambda}$

$$\begin{aligned} E(X)^2 &= \int_0^{\infty} x^2 \lambda e^{-\lambda x} dx = [-x^2 e^{-\lambda x}]_0^{\infty} + \underbrace{\int_0^{\infty} 2x e^{-\lambda x} dx}_{2 \cdot E(X)} \\ &= 0 + \frac{2}{\lambda} E(X) = \frac{2}{\lambda^2} \end{aligned}$$

Das heisst

$$Var(X) = E(X)^2 - (E(X))^2 = \frac{2}{\lambda^2} - \left(\frac{1}{\lambda}\right)^2 = \frac{1}{\lambda^2}$$

### Momente von Zufallsvariablen

Weitere die Verteilung einer Zufallsvariable charakterisierenden Elemente sind:

- **Momente:**  $E(X)^k$
- **Zentrale Momente**  $E(X - E(X))^k$

Das erste Moment  $E(X)^1$  ist der Erwartungswert, das zweite zentrale Moment  $E(X - E(X))^2$  kennen wir als Varianz. Aus den (zentralen) Momenten werden wichtige Grössen abgeleitet, nämlich

• **Schiefe:**

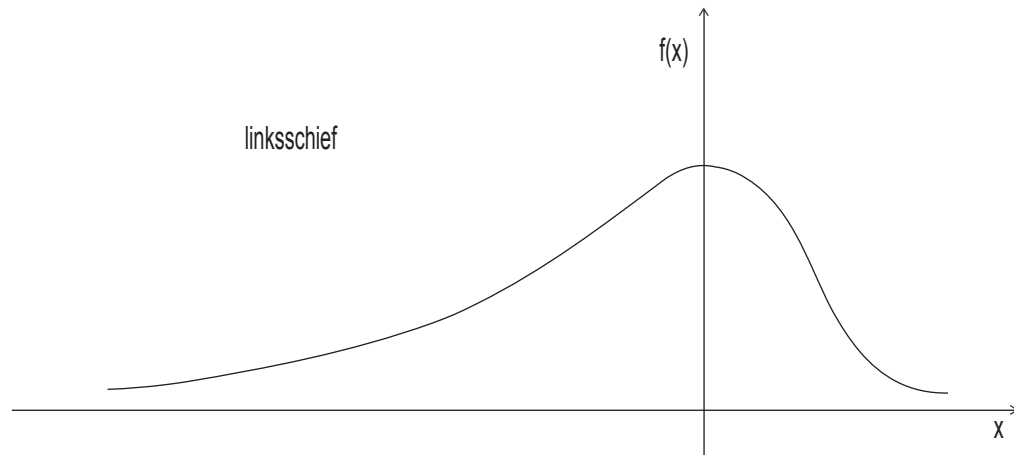
$$\frac{E(X - E(X))^3}{\sqrt{Var(X)}^3}$$

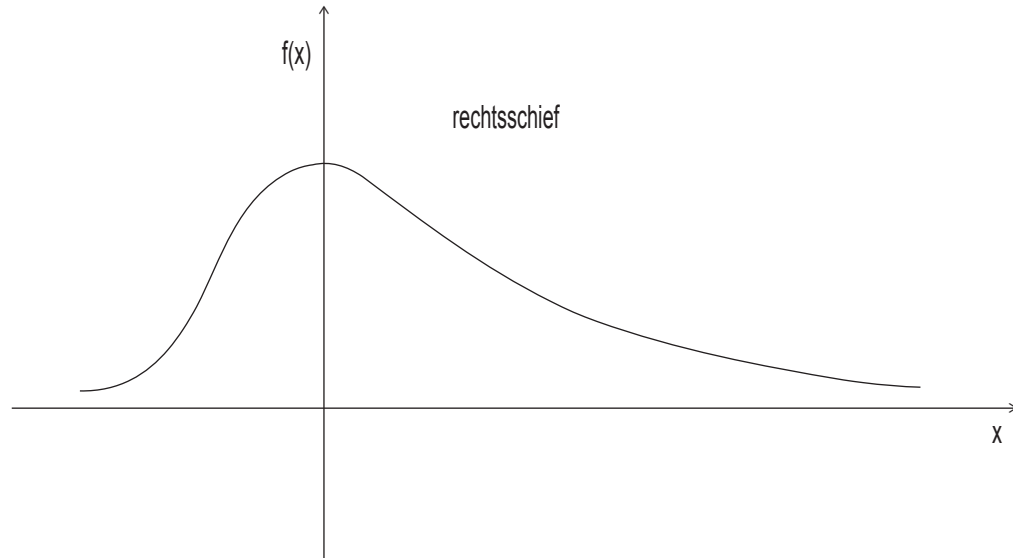
Eine Schiefe von 0 besitzen symmetrische Verteilungen (z.B. die Normalverteilung). Eine Verteilung die negative Schiefe besitzt wird “linksschief” genannt, eine mit positiver Schiefe “rechtsschief”. Eine kleine Hilfe zur Identifizierung von links- bzw. rechtsschiefen Funktionen:

- Eine linksschiefe Funktion wird auch **rechtssteil** genannt, ist sozusagen ‘rechts steiler’
- Eine rechtsschiefe Funktion wird auch **linkssteil** genannt, ist dementsprechend ‘links steiler’

**Beispiel:**

Folgend sind jeweils eine linksschiefe (bzw. rechtssteile) und eine rechtsschiefe (bzw. linkssteile) Funktion:





- **Exzeß**

$$\frac{E(X - E(X))^4}{(Var(X))^2 - 3}$$

Der Exzeß kann als Maß dafür angesehen werden, wie stark sich die Wölbung von der der Normalverteilung unterscheidet.

### Kovarianz und Korrelation von Zufallsvariablen

Die **Kovarianz** ist eine Kenngröße, die den Zusammenhang zwischen zwei Zufallsvariablen ( $X$  und  $Y$ ) misst. Sie ist definiert durch

$$Cov(X, Y) = E(X - E(X))(Y - E(Y)).$$

Es gelten folgende Rechenregeln:

- $Cov(X + Y, Z) = Cov(X, Z) + Cov(Y, Z)$
- $Cov(X, Y + Z) = Cov(X, Y) + Cov(X, Z)$

Zu beachten:

- Ist die Kovarianz gleich Null, so nennt man die Zufallsvariablen *unkorreliert*
- Zwei unabhängige Zufallsvariablen sind ebenfalls stets unkorreliert
- ACHTUNG: aus der Unkorreliertheit zweier Zufallsvariablen folgt NICHT ZWINGENDERMASSEN die Unabhängigkeit!

Die Korrelation ist eine *Normierung* der Kovarianz, welche folgendermaßen definiert ist:

$$\text{Corr}(X, Y) = \frac{\text{Cov}(X, Y)}{\sqrt{\text{Var}(X)}\sqrt{\text{Var}(Y)}}.$$

Aufgrund der Normierung liegt der Wert der Korrelation zweier Zufallsvariablen stets zwischen  $-1$  und  $1$ .