## **Kapitel PTS:V**

### V. Zufallsgrößen und Maßzahlen

- □ Zufallsgrößen
- □ Wahrscheinlichkeitsverteilungen
- □ Verteilungsfunktionen
- □ Multiple Zufallsgrößen
- Erwartungswerte
- Varianz und Standardabweichung
- □ Das  $\sqrt{n}$ -Gesetz
- □ Schätzwerte für Erwartungswert und Standardabweichung

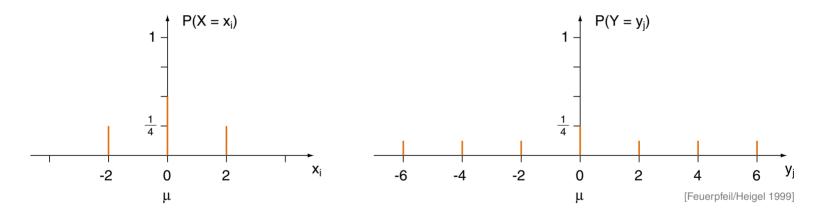
Beispiel: Zwei Zufallsgrößen

 $\square$  Seien X und Y Zufallsgrößen mit folgenden Wahrscheinlichkeitsverteilungen:

$\overline{x_i}$	-2	0	2
$P(X=x_i)$	$\frac{1}{4}$	$\frac{1}{2}$	$\frac{1}{4}$

$\overline{y_i}$	-6	-4	-2	0	2	4	6
$P(Y=y_j)$	$\frac{1}{8}$	$\frac{1}{8}$	$\frac{1}{8}$	$\frac{1}{4}$	$\frac{1}{8}$	$\frac{1}{8}$	$\frac{1}{8}$

 $\Box$  Wegen der Symmetrie der Verteilungen zum Nullpunkt gilt: E(X) = E(Y) = 0



- $\Box$  Trotz des gleichen Erwartungswertes unterscheiden sich die Verteilungen von X und Y wesentlich: die Werte von Y schwanken stärker als die von X.
- $\neg$  Man sagt: Y besitzt eine größere Streuung bzw. Variabilität als X.

### Begriffsbildung

- $\Box$  Sei X eine Zufallsgröße mit  $W_X = \{x_1; x_2; \dots; x_k\}$ .
- $\ \square$  Was ist ein geeignetes Maß für die Variabilität von X?

### Begriffsbildung

- $\Box$  Sei X eine Zufallsgröße mit  $W_X = \{x_1; x_2; \dots; x_k\}$ .
- Was ist ein geeignetes Maß für die Variabilität von X?
- Schwankungsbreite:

 $x_k - x_1$ , wobei  $x_k$  der größte und  $x_1$  der kleinste Wert in  $W_X$  ist.

Dieses Maß lässt die Verteilung der Werte weitgehend unberücksichtigt.

### Begriffsbildung

- $\Box$  Sei X eine Zufallsgröße mit  $W_X = \{x_1; x_2; \dots; x_k\}$ .
- □ Was ist ein geeignetes Maß für die Variabilität von X?
- Schwankungsbreite:

 $x_k - x_1$ , wobei  $x_k$  der größte und  $x_1$  der kleinste Wert in  $W_X$  ist.

- Dieses Maß lässt die Verteilung der Werte weitgehend unberücksichtigt.
- □ Zufällige Abweichungen vom Erwartungswert nach oben und nach unten:

$$Y_1 = X - \mu \text{ mit } W_{Y_1} = \{x_1 - \mu; x_2 - \mu; \dots; x_k - \mu\}$$

 $\square$   $W_X$  wird nur durch  $W_{Y_1}$  ersetzt: Was ist interessant an der Verteilung von  $Y_1$ ?

### Begriffsbildung

- $\Box$  Sei X eine Zufallsgröße mit  $W_X = \{x_1; x_2; \dots; x_k\}$ .
- □ Was ist ein geeignetes Maß für die Variabilität von X?
- Schwankungsbreite:

 $x_k - x_1$ , wobei  $x_k$  der größte und  $x_1$  der kleinste Wert in  $W_X$  ist.

- Dieses Maß lässt die Verteilung der Werte weitgehend unberücksichtigt.
- □ Zufällige Abweichungen vom Erwartungswert nach oben und nach unten:

$$Y_1 = X - \mu \text{ mit } W_{Y_1} = \{x_1 - \mu; x_2 - \mu; \dots; x_k - \mu\}$$

- $\square$   $W_X$  wird nur durch  $W_{Y_1}$  ersetzt: Was ist interessant an der Verteilung von  $Y_1$ ?
- $\Box$  Interessant ist ihre *mittlere Abweichung* bzw. ihr Erwartungswert  $E(Y_1)$ .
- $\Box$  Es gilt jedoch  $E(Y_1) = E(X \mu) = E(X) \mu = \mu \mu = 0$ .
- $\Box$   $Y_1$  ist aufgrund dieser Eigenschaft des Erwartungswerts ungeeignet.

### Begriffsbildung

Zufällige Abweichungen vom Erwartungswert als Entfernung:

$$Y_2 = |X - \mu| \text{ mit } W_{Y_2} = \{|x_1 - \mu|; |x_2 - \mu|; \dots; |x_k - \mu|\}$$

 $\Box$  Die Variabilität der Zufallsgrößen X und Y wird damit unterscheidbar:

$$E(|X - 0|) = 1$$
 und  $E(|Y - 0|) = 3$ 

### Begriffsbildung

Zufällige Abweichungen vom Erwartungswert als Entfernung:

$$Y_2 = |X - \mu| \text{ mit } W_{Y_2} = \{|x_1 - \mu|; |x_2 - \mu|; \dots; |x_k - \mu|\}$$

 $\Box$  Die Variabilität der Zufallsgrößen X und Y wird damit unterscheidbar:

$$E(|X-0|) = 1$$
 und  $E(|Y-0|) = 3$ 

Zufällige Abweichungen vom Erwartungswert als Potenzen:

$$Y_3 = |X - \mu|^r$$
 oder  $Y_4 = (X - \mu)^r$  mit  $r > 0$ 

- $exttt{$\square$}$  Der Erwartungswert  $E((X-\mu)^2)$  der quadratischen Abweichung hat sich unter allen denkbaren Maßen durchgesetzt:
  - Additivität (Beweist folgt)
  - Aufhebung der Vorzeichenunterschiede der Werte von  $(X \mu)$
  - Verstärkung großer Variabilitäten im Vergleich zu kleinen.
  - Eine formale Rechtfertigung folgt.

#### **Definition** 14 (Varianz einer Zufallsgröße)

Sei X eine Zufallsgröße auf dem Wahrscheinlichkeitsraum  $(\Omega; P)$  mit der Wertemenge  $W = \{x_1; x_2; \dots; x_k\}$  und  $E(X) = \mu$ . Dann heißt

$$Var(X) = E((X - \mu)^2) = \sum_{i=1}^{k} (x_i - \mu)^2 \cdot P(X = x_i)$$

Varianz von *X*.

#### **Definition** 14 (Varianz einer Zufallsgröße)

Sei X eine Zufallsgröße auf dem Wahrscheinlichkeitsraum  $(\Omega; P)$  mit der Wertemenge  $W = \{x_1; x_2; \dots; x_k\}$  und  $E(X) = \mu$ . Dann heißt

$$\mathsf{Var}(X) = E((X - \mu)^2) = \sum_{i=1}^k (x_i - \mu)^2 \cdot P(X = x_i)$$

Varianz von X.

#### Herleitung:

- □ Da  $E(Y) = \sum y_i \cdot P(Y = y_i)$  wirkt die Definition für  $Y = (X \mu)^2$  plausibel.
- $\Box$  Problem: Symmetrisch zu  $\mu$  liegende x-Werte werden auf ein  $y_i$  abgebildet.
- Idee: Fallunterscheidung und schrittweises Vorgehen.
  - Fall 1: Keine zwei Werte  $x, x' \in W_X$  liegen symmetrisch zu  $\mu$ .
  - Fall 2: Genau zwei Werte  $x, x' \in W_X$  liegen symmetrisch zu  $\mu$ .
  - Fall 3: Mehr als Paare von Werten aus  $W_X$  liegen symmetrisch zu  $\mu$ .

### Begriffsbildung

Herleitung: (Fortsetzung)

- 1. Keine zwei Werte  $x, x' \in W_X$  liegen symmetrisch zu  $\mu$ :
  - $\Box$  Alle  $y_i = (x_i \mu)^2$  sind verschieden und da  $P(Y = y_i) = P(X = x_i)$  gilt

$$E(Y) = \sum_{i=1}^{k} (x_i - \mu)^2 \cdot P(X = x_i) .$$

### Begriffsbildung

Herleitung: (Fortsetzung)

- 1. Keine zwei Werte  $x, x' \in W_X$  liegen symmetrisch zu  $\mu$ :
  - $\Box$  Alle  $y_i = (x_i \mu)^2$  sind verschieden und da  $P(Y = y_i) = P(X = x_i)$  gilt

$$E(Y) = \sum_{i=1}^{k} (x_i - \mu)^2 \cdot P(X = x_i) .$$

- 2. Genau zwei Werte  $x, x' \in W_X$  liegen symmetrisch zu  $\mu$ :
  - Dann ist  $(x \mu)^2 = (x' \mu)^2 = c$  und P(Y = c) = P(X = x) + P(X = x').
  - □ Weil  $c \cdot P(Y = c) = c \cdot (P(X = x_1) + P(X = x_k))$ =  $c \cdot (P(X = x_1)) + c \cdot (P(X = x_k))$

$$= (x - \mu)^2 \cdot (P(X = x)) + (x' - \mu)^2 \cdot (P(X = x'))$$

gilt 
$$E(Y) = \sum_{i=1}^{k} (x_i - \mu)^2 \cdot P(X = x_i)$$
.

## Begriffsbildung

## Herleitung: (Fortsetzung)

- 1. Keine zwei Werte  $x, x' \in W_X$  liegen symmetrisch zu  $\mu$ :
  - $\Box$  Alle  $y_i = (x_i \mu)^2$  sind verschieden und da  $P(Y = y_i) = P(X = x_i)$  gilt

$$E(Y) = \sum_{i=1}^{k} (x_i - \mu)^2 \cdot P(X = x_i) .$$

- 2. Genau zwei Werte  $x, x' \in W_X$  liegen symmetrisch zu  $\mu$ :
  - Dann ist  $(x \mu)^2 = (x' \mu)^2 = c$  und P(Y = c) = P(X = x) + P(X = x').
  - Weil  $c \cdot P(Y = c) = c \cdot (P(X = x_1) + P(X = x_k))$ =  $c \cdot (P(X = x_1)) + c \cdot (P(X = x_k))$

$$= (x - \mu)^2 \cdot (P(X = x)) + (x' - \mu)^2 \cdot (P(X = x'))$$

gilt 
$$E(Y) = \sum_{i=1}^{k} (x_i - \mu)^2 \cdot P(X = x_i) .$$

3. Mehr als Paare von Werten aus  $W_X$  liegen symmetrisch zu  $\mu$ : Analog.

#### Bemerkungen:

- □ Zutreffender wäre in Analogie zum Erwartungswert ggf. die Bezeichnung Varianzwert diese Bezeichnung hat sich aber nicht durchgesetzt.
- $\Box$  Die Maßeinheit der Varianz ist das Quadrat der Einheit, in der X gemessen wird.
- $\Box$  Um eine der Varianz ähnliche Maßzahl zu erhalten, die dieselbe Einheit wie X hat wird die Wurzel gezogen.

#### **Definition** 15 (Standardabweichung einer Zufallsgröße)

Als Standardabweichung einer Zufallsgröße X auf dem Wahrscheinlichkeitsraum  $(\Omega;P)$  bezeichnet man die Zahl

$$\sigma(X) = \sqrt{\mathsf{Var}(X)} \; .$$

#### Bemerkungen:

- Betrachtet man nur eine Zufallsgröße, so wird oft  $\sigma$  geschrieben, bei mehreren Zufallsgrößen  $X_i$  entsprechend  $\sigma_i$ . Varianzen werden gelegentlich als  $\sigma^2$  bzw.  $\sigma_i^2$  notiert.
- $\Box$  Vereinbarung: Wenn  $\sigma(X)$  geschrieben wird, dann auch  $\mu(X)$  und umgekehrt.
- Allgemein heißen die  $\mu^{(k)} = E((X \mu)^k)$  und  $\bar{\mu}^{(k)} = E(|X \mu|^k)$  zentrale Momente und zentrale absolute Momente k-ter Ordnung, da sie am Mittelwert zentriert sind.
- $\Box$  Das erste zentrale absolute Moment  $\bar{\mu}^{(1)} = E(|X \mu|)$  ist die *mittlere absolute Abweichung*.
- □ Die Varianz ist das zweite zentrale Moment.
- □ Das dritte zentrale Moment wird oft mit der Standardabweichung normiert und ergibt dann als drittes normiertes/standardisiertes Moment

$$E\left(\left(\frac{X-\mu}{\sigma}\right)^3\right)$$

ein Maß für die Schiefe (engl. "skewness") der Verteilung. Es wird oft genutzt, um die Abweichung von einer symmetrischen Verteilung anzugeben.

Das vierte standardisierte Moment

$$E\left(\left(\frac{X-\mu}{\sigma}\right)^4\right)$$

ist ein Maß für die Wölbung der Verteilung. Es wird oft genutzt, um die Abweichung von einer Normalverteilung anzugeben.

□ Schiefe und Wölbung werden oft auch als höhere Momente bezeichnet.

Beispiel: Zwei Zufallsgrößen (Fortsetzung)

Seien X und Y die Zufallsgrößen des obigen Beispiels:

$$\begin{aligned} \operatorname{Var}(X) &= (-2-0)^2 \cdot \frac{1}{4} + (0-0)^2 \cdot \frac{1}{2} + (2-0)^2 \cdot \frac{1}{4} &= 2 \\ \operatorname{Var}(Y) &= (-6-0)^2 \cdot \frac{1}{8} + (-4-0)^2 \cdot \frac{1}{8} + (-2-0)^2 \cdot \frac{1}{8} + (0-0)^2 \cdot \frac{1}{4} \\ &+ (2-0)^2 \cdot \frac{1}{8} + (4-0)^2 \cdot \frac{1}{8} + (6-0)^2 \cdot \frac{1}{8} &= 14 \end{aligned}$$

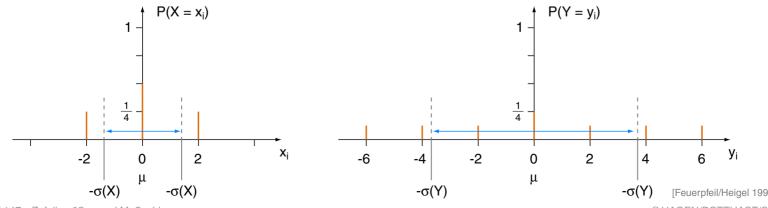
Beispiel: Zwei Zufallsgrößen (Fortsetzung)

 $\Box$  Seien X und Y die Zufallsgrößen des obigen Beispiels:

$$\begin{aligned} \operatorname{Var}(X) &= (-2-0)^2 \cdot \frac{1}{4} + (0-0)^2 \cdot \frac{1}{2} + (2-0)^2 \cdot \frac{1}{4} &= 2 \\ \operatorname{Var}(Y) &= (-6-0)^2 \cdot \frac{1}{8} + (-4-0)^2 \cdot \frac{1}{8} + (-2-0)^2 \cdot \frac{1}{8} + (0-0)^2 \cdot \frac{1}{4} \\ &+ (2-0)^2 \cdot \frac{1}{8} + (4-0)^2 \cdot \frac{1}{8} + (6-0)^2 \cdot \frac{1}{8} &= 14 \end{aligned}$$

□ Dementsprechend sind  $\sigma(X) = \sqrt{2} \approx 1.4$  und  $\sigma(Y) = \sqrt{14} \approx 3.7$ :

Die Breite der Streuung um den Nullpunkt (=  $\mu(X) = \mu(Y)$ ) zeigt die Ungleichheit der Varianzen an, was sich auch in der Standardabweichung widerspiegelt.



PTS:V-147 Zufallsgrößen und Maßzahlen

© HAGEN/POTTHAST/STEIN 2022

Rechenregeln: Konstante

Ist eine Zufallsgröße X derart degeneriert, dass sie nur einen einzigen Wert  $a \in \mathbf{R}$  mit mit P(X=a)=1 annimmt, ist ihre Varianz Var(X)=0.

Hat eine Zufallsgröße X die Varianz Var(X)=0, folgt direkt aus der Definition der Varianz, dass die Zufallsgröße degeneriert ist.

Daraus folgt

#### **Satz** 16 (Varianz einer Konstanten)

Die Varianz einer Zufallsgröße ist genau dann 0, wenn eine degenerierte Verteilung mit P(X=a)=1 für ein  $a\in\mathbf{R}$  vorliegt.

Rechenregeln: "Linearität"

#### Satz 17 ("Linearität" der Varianz und Standardabweichung)

Für beliebige  $a,b \in \mathbf{R}$  und eine Zufallsgröße X gilt:

$$Var(aX + b) = a^2 \cdot Var(X)$$

$$\sigma(aX+b) = |a| \cdot \sigma(X) .$$

Rechenregeln: "Linearität"

#### Satz 17 ("Linearität" der Varianz und Standardabweichung)

Für beliebige  $a,b \in \mathbf{R}$  und eine Zufallsgröße X gilt:

$$\operatorname{Var}(aX + b) = a^2 \cdot \operatorname{Var}(X)$$
$$\sigma(aX + b) = |a| \cdot \sigma(X).$$

#### Herleitung:

- $\Box$  Sei Y = aX + b für  $a, b \in \mathbf{R}$  und  $a \neq 0$ .
- $\Box$  Es gilt  $y_i = ax_i + b$  und  $P(Y = y_i) = P(X = x_i)$ . Daraus folgt:

$$\begin{aligned} \mathsf{Var}(aX+b) \ &= \ \mathsf{Var}(Y) \ = \ \sum_{i=1}^k (y_i - \mu(Y))^2 P(Y=y_i) \\ &= \ \sum_{i=1}^k (ax_i + b - (a\mu(X) + b))^2 \cdot P(X=x_i) \\ &= \ a^2 \sum_{i=1}^k (x_i - \mu(X))^2 \cdot P(X=x_i) \ = \ a^2 \mathsf{Var}(X) \; . \end{aligned}$$

#### Bemerkungen:

- $\Box$  Die Zufallsgröße Y = aX + b kann als Neuskalierung der Werte von X interpretiert werden.
- $P(Y = y_i) = P(X = x_i)$ , da keine zwei x-Werte auf ein und denselben y-Wert abgebildet werden ( $a \neq 0$ ).
- Für a=1 gilt Var(X+b)=Var(X) und  $\sigma(X+b)=\sigma(X)$ . Diese Eigenschaft ist nachvollziehbar, da durch X+b die Punkte von X nur um b Einheiten verschoben werden. Die Werte streuen also um den Erwartungswert  $\mu+b$  von X+b genauso wie die Werte von X um  $\mu$ .
- Die Beziehung  $\sigma(aX+b)=|a|\cdot\sigma(X)$  sagt dann: die Standardabweichung ändert sich bei einer linearen Transformation im gleichen Maße wie die Einheit von X.

Exkurs: Standardisierung von Zufallsgrößen

#### Nutzen:

- □ Erkennung der Struktur eines Histogramms mit weit vom Nullpunkt entferntem Erwartungswert und breiter Streuung.
- Vergleich von Histogrammen mit sehr unterschiedlichen Maßzahlen.

Exkurs: Standardisierung von Zufallsgrößen

#### Nutzen:

- □ Erkennung der Struktur eines Histogramms mit weit vom Nullpunkt entferntem Erwartungswert und breiter Streuung.
- Vergleich von Histogrammen mit sehr unterschiedlichen Maßzahlen.

#### Ziele:

- Verschieben des Erwartungswerts in den Nullpunkt einer neuen Skala.
- □ Festsetzen der Einheit der Skala, so dass die Standardabweichung den Wert 1 bekommt.

Exkurs: Standardisierung von Zufallsgrößen

#### Nutzen:

- Erkennung der Struktur eines Histogramms mit weit vom Nullpunkt entferntem Erwartungswert und breiter Streuung.
- □ Vergleich von Histogrammen mit sehr unterschiedlichen Maßzahlen.

#### Ziele:

- Verschieben des Erwartungswerts in den Nullpunkt einer neuen Skala.
- Festsetzen der Einheit der Skala, so dass die Standardabweichung den Wert 1 bekommt.

### Vorgehen für $a \in \mathbf{R}^+$ und $b \in \mathbf{R}$ :

$$T = aX + b$$

$$\mu(T) = 0$$

$$\sigma(T) = 1$$

Exkurs: Standardisierung von Zufallsgrößen

#### Nutzen:

- Erkennung der Struktur eines Histogramms mit weit vom Nullpunkt entferntem Erwartungswert und breiter Streuung.
- Vergleich von Histogrammen mit sehr unterschiedlichen Maßzahlen.

#### Ziele:

- Verschieben des Erwartungswerts in den Nullpunkt einer neuen Skala.
- Festsetzen der Einheit der Skala, so dass die Standardabweichung den Wert 1 bekommt.

### Vorgehen für $a \in \mathbf{R}^+$ und $b \in \mathbf{R}$ :

$$T = aX + b$$

$$\mu(T) = 0 \quad \Leftrightarrow \quad a \cdot \mu(X) + b = 0$$

$$\sigma(T) = 1 \quad \Leftrightarrow \quad a \cdot \sigma(X) = 1$$

Exkurs: Standardisierung von Zufallsgrößen

#### Nutzen:

- □ Erkennung der Struktur eines Histogramms mit weit vom Nullpunkt entferntem Erwartungswert und breiter Streuung.
- Vergleich von Histogrammen mit sehr unterschiedlichen Maßzahlen.

#### Ziele:

- Verschieben des Erwartungswerts in den Nullpunkt einer neuen Skala.
- Festsetzen der Einheit der Skala, so dass die Standardabweichung den Wert 1 bekommt.

### Vorgehen für $a \in \mathbf{R}^+$ und $b \in \mathbf{R}$ :

$$T = aX + b$$

$$\mu(T) = 0 \quad \Leftrightarrow \quad a \cdot \mu(X) + b = 0 \quad \Leftrightarrow \quad b = -\frac{\mu(X)}{\sigma(X)}$$
 
$$\sigma(T) = 1 \quad \Leftrightarrow \quad a \cdot \sigma(X) = 1 \quad \Leftrightarrow \quad a = \frac{1}{\sigma(X)}$$

Exkurs: Standardisierung von Zufallsgrößen

#### Nutzen:

- □ Erkennung der Struktur eines Histogramms mit weit vom Nullpunkt entferntem Erwartungswert und breiter Streuung.
- Vergleich von Histogrammen mit sehr unterschiedlichen Maßzahlen.

#### Ziele:

- Verschieben des Erwartungswerts in den Nullpunkt einer neuen Skala.
- Festsetzen der Einheit der Skala, so dass die Standardabweichung den Wert 1 bekommt.

### Vorgehen für $a \in \mathbf{R}^+$ und $b \in \mathbf{R}$ :

$$T = aX + b \quad \Rightarrow \quad T = \frac{X - \mu(X)}{\sigma(X)}$$

$$\mu(T) = 0 \quad \Leftrightarrow \quad a \cdot \mu(X) + b = 0 \quad \Leftrightarrow \quad b = -\frac{\mu(X)}{\sigma(X)}$$

$$\sigma(T) = 1 \quad \Leftrightarrow \quad a \cdot \sigma(X) = 1 \quad \Leftrightarrow \quad a = \frac{1}{\sigma(X)}$$

#### **Definition** 18 (Standardisierte Zufallsgröße)

Sei X eine Zufallsgröße mit dem Erwartungswert  $\mu$  und der Standardabweichung  $\sigma>0$ . Dann heißt die Zufallsgröße

$$T = \frac{X - \mu}{\sigma}$$

die zu X gehörige standardisierte Zufallsgröße.

#### Bemerkungen:

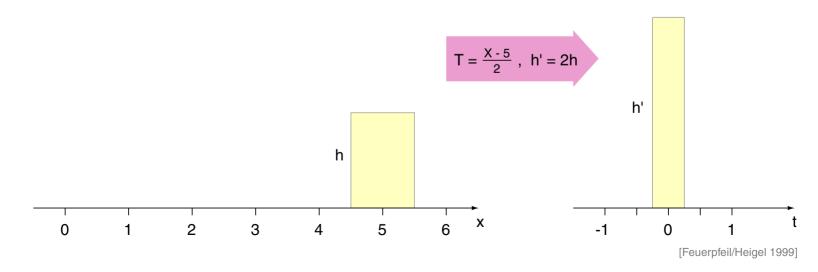
- $\Box$  Ändert sich bei  $T=rac{X-\mu}{\sigma}$  der Wert von X um 1, so ändert sich T um  $rac{1}{\sigma}$ .
- □ Vergleiche die Bemerkungen weiter vorn zu den standardisierten zentralen Momenten.
- □ Jede nicht degenerierte Zufallsgröße lässt sich standardisieren.

Exkurs: Standardisierung von Zufallsgrößen

### Standardisierung von Histgrammen:

- Im Histogrammen sind Wahrscheinlichkeiten durch Rechtecksinhalte repräsentiert.
- $\Box$  Nach der Standardisierung müssen ihre ursprünglichen Höhen mit dem Faktor  $\sigma$  gestreckt werden, damit ihre Flächen gleich bleiben.

Beispiel: Histogrammrechteck mit  $\mu = 5$  und  $\sigma = 2$ .



Rechenregeln: Verschiebungsregel

Die Berechnung der Varianz gelingt oft leichter als mit der "großen" ihrer Definition 15:

#### Satz 19 (Verschiebungsregel)

Für die Varianz  $\sigma^2$  einer Zufallsgröße X gilt:

$$\sigma^2 = E(X^2) - \mu^2 \ .$$

Rechenregeln: Verschiebungsregel

Die Berechnung der Varianz gelingt oft leichter als mit der "großen" ihrer Definition 15:

#### Satz 19 (Verschiebungsregel)

Für die Varianz  $\sigma^2$  einer Zufallsgröße X gilt:

$$\sigma^2 = E(X^2) - \mu^2 \ .$$

#### Herleitung:

$$\begin{split} \sigma^2 &= \text{Var}(X) \ = \ E((X - \mu)^2) \\ &= \ E(X^2 - 2\mu X + \mu^2) \\ &= \ E(X^2) - 2\mu^2 + \mu^2 \qquad \text{(Satz § und 12, } E(X) = \mu\text{)} \\ &= \ E(X^2) - \mu^2 \ . \end{split}$$

#### Bemerkungen:

- Diese wichtige und sehr oft angewendete Regel heißt Verschiebungsregel, weil sich  $\sigma^2 = E((X-\mu)^2)$  bis auf die Konstante  $\mu^2$  durch  $E(X^2)$  ausdrücken lässt, also eine Verschiebung von  $E(X^2)$  um  $\mu^2$ .
- $\Box$  Die Verschiebungsregel in allgemeinerer Form mit  $c \in \mathbb{R}$  lautet (siehe Übungsaufgabe):

$$\sigma^2 = E((X - c)^2) - (\mu - c)^2.$$

Oft ist es einfacher,  $E((X-c)^2)$  bei geeignetem c zu berechnen, als  $E(X^2)$ . Sind die  $x_i$  beispielsweise recht große Zahlen, die man nicht schnell im Kopf quadrieren kann, wird c so gewählt, dass die absoluten Differenzen  $|x_i-c|$  möglichst klein sind.

In der Analogie der Masseverteilung einer Wahrscheinlichkeitsverteilung (Erwartungswert als Schwerpunkt der Masseanordnung) entspricht die Varianz dem *Trägheitsmoment* der Masseverteilung bzgl. des Masseschwerpunktes μ. Die Verschiebungsregel ist in allgemeiner Form dann das Analogon des Steinerschen Satzes für Trägheitsmomente.

Rechenregeln: Verschiebungsregel

Beispiel: Würfeln

- □ Sei *X* die Augenzahl beim Werfen eines Laplace-Würfels.
- $\Box$  Erwartungswert:  $\mu = 3.5 = \frac{7}{2}$
- Anwendung der Verschiebungsregel:

$$\sigma^2 = \frac{1}{6} \cdot (1^2 + 2^2 + 3^2 + 4^2 + 5^2 + 6^2) - \left(\frac{7}{2}\right)^2 = \frac{35}{12}$$

□ Die Berechnen der Varianz nach Definition 14 ist aufwändiger.

Rechenregeln: Additivität / Summenregel

Was ist die Varianz Var(X + Y) der Summe zweier Zufallsgrößen?

### Fall 1: X und Y sind unabhängig

Sei 
$$E(X)=E(Y)=0$$
, so dass  $\operatorname{Var}(X)=E(X^2)$  und  $\operatorname{Var}(Y)=E(Y^2)$ :

$$\operatorname{Var}(X+Y)=E((X+Y)^2)-(E(X+Y))^2 \qquad \text{(Verschiebungsregel für } Z=X+Y)$$

$$=E((X+Y)^2) \qquad (E(X)=E(Y)=E(X+Y)=0)$$

$$=E(X^2+2XY+Y^2)$$

$$=E(X^2)+2\cdot E(X\cdot Y)+E(Y^2) \qquad \text{(Additivität Erwartungswert)}$$

$$=E(X^2)+2\cdot E(X)\cdot E(Y)+E(Y^2) \qquad \text{(Produktregel Erwartungswert)}$$

$$=E(X^2)+E(Y^2) \qquad (E(X)=E(Y)=E(X)\cdot E(Y)=0)$$

$$=\operatorname{Var}(X)+\operatorname{Var}(Y)$$

□ Wenn  $E(X) \neq 0$  oder  $E(Y) \neq 0$  unterscheidet sich X + Y nur um eine additive Konstantate, die Satz 17 keinen Einfluss auf die Varianz hat.

Rechenregeln: Additivität / Summenregel

Was ist die Varianz Var(X + Y) der Summe zweier Zufallsgrößen?

Fall 2: X und Y sind abhängig

 $\square$  Sei Y = X und X nicht degeneriert ( $Var(X) \neq 0$ ):

$$Var(X + X) = Var(2X) = 2^2 Var(X) \neq Var(X) + Var(X)$$

Rechenregeln: Additivität / Summenregel

### Satz 20 (Additivität der Varianz / Summenregel)

Die Varianz einer Summe zweier unabhängiger Zufallsgrößen X und Y auf dem Wahrscheinlichkeitsraum  $(\Omega; P)$  ist gleich der Summe ihrer Varianzen:

$$Var(X + Y) = Var(X) + Var(Y)$$
.

Rechenregeln: Additivität / Summenregel

### Satz 20 (Additivität der Varianz / Summenregel)

Die Varianz einer Summe zweier unabhängiger Zufallsgrößen X und Y auf dem Wahrscheinlichkeitsraum  $(\Omega; P)$  ist gleich der Summe ihrer Varianzen:

$$Var(X + Y) = Var(X) + Var(Y)$$
.

Mit Sätzen 17 und 20 lässt sich die Summenregel für die Varianz auch auf eine Linearkombination von n Zufallsgrößen übertragen:

### Satz 21 (Varianz einer Linearkombination von Zufallsgrößen)

Für die Varianz der Linearkombination  $a_1X_1 + a_2X_2 + \ldots + a_nX_n$  ( $a_i \in \mathbf{R}$ ) von n unabhängigen Zufallsgrößen  $X_i$  auf dem Wahrscheinlichkeitsraum  $(\Omega; P)$  gilt:

$$Var(a_1X_1 + a_2X_2 + ... + a_nX_n) = Var(a_1X_1) + Var(a_2X_2) + ... + Var(a_nX_n)$$
.

#### Bemerkungen:

- Die Additivität der Varianz für unabhängige Zufallsgrößen entdeckte im Jahr 1853 Irénée-Jules Bienaymé (1796–1878, französischer Wahrscheinlichkeitstheoretiker und Statistiker).
- Im Unterschied zum Erwartungswert ist die Varianz kein lineares Funktionssymbol, da  $Var(aX + b) = a^2Var(X) \neq aVar(X) + b$ .
- Im Würfel-Beispiel wurde gezeigt, dass die Varianz der Augenzahl eines Wurfs  $\frac{35}{12}$  ist. Bei zwei Würfen ist sie gemäß Summenregel  $\frac{70}{12}$  und damit doppelt so hoch. Eine direkte Berechnung wird mit der Zahl der Würfe / Würfel immer aufwändiger.



Das wichtigste Argument für die Varianz als Maß für die Variabilität einer Zufallsgröße ist ihre Additivität. Da die Varianz der Summe von unabhängigen Zufallsgrößen die Summe der Einzelvarianzen ist, bietet sie in vielen praktischen Situationen einen wesentlichen Rechenvorteil gegenüber alternativen Maßen, was wohl ein entscheidender Grund dafür war, dass sich die Varianz auch in der Theorie durchgesetzt hat.

Beispiel: Münzwurf-Glücksspiel

- □ Es werden je eine faire 5-Cent-, 2-Cent- und 1-Cent-Münze geworfen.
- □ Alle Münzen, die "Zahl" zeigen erhält der Spielende.
- Der Spieleinsatz je Wurf der drei Münzen ("Dreierwurf") beträgt 5 Cent.
- Was sind der Erwartungswert und die Varianz des Reingewinns der Bank?

Beispiel: Münzwurf-Glücksspiel

- □ Es werden je eine faire 5-Cent-, 2-Cent- und 1-Cent-Münze geworfen.
- □ Alle Münzen, die "Zahl" zeigen erhält der Spielende.
- □ Der Spieleinsatz je Wurf der drei Münzen ("Dreierwurf") beträgt 5 Cent.
- Was sind der Erwartungswert und die Varianz des Reingewinns der Bank?
- □ Seien  $\Omega_i = \{K; Z\}$  ( $i \in \{1, 2, 3\}$ ) Ergebnisräume der Einzelwürfe.
- □ Seien X<sub>i</sub> korrespondierende Zufallsgrößen:

$$X_i = \begin{cases} 0 & \text{für } \omega = K \\ 1 & \text{für } \omega = Z \end{cases}$$

□ Sei Y Zufallsgröße des Reingewinns der Bank nach jedem Dreierwurf:

$$Y = 5 - 5 \cdot X_1 - 2 \cdot X_2 - 1 \cdot X_3$$

Beispiel: Münzwurf-Glücksspiel

Mögliche Ergebnisse, Wahrscheinlichkeiten und Werte für Y:

5 Cent	2 Cent	1 Cent	p	$X_1$	$X_2$	$X_3$	$\overline{Y}$
W	W	W	<u>1</u> 8	0	0	0	5
W	W	Z	$\frac{1}{8}$	0	0	1	4
W	Z	W	$\frac{1}{8}$	0	1	0	3
W	Z	Z	$\frac{1}{8}$	0	1	1	2
Z	W	W	$\frac{1}{8}$	1	0	0	0
Z	W	Z	$\frac{1}{8}$	1	0	1	-1
Z	Z	W	$\frac{1}{8}$	1	1	0	-2
Z	Z	Z	$\frac{1}{8}$	1	1	1	-3

Beispiel: Münzwurf-Glücksspiel

Mögliche Ergebnisse, Wahrscheinlichkeiten und Werte für Y:

5 Cent	2 Cent	1 Cent	$\overline{p}$	$X_1$	$X_2$	$X_3$	$\overline{Y}$
W	W	W	$\frac{1}{8}$	0	0	0	5
W	W	Z	$\frac{1}{8}$	0	0	1	4
W	Z	W	$\frac{1}{8}$	0	1	0	3
W	Z	Z	$\frac{1}{8}$	0	1	1	2
Z	W	W	$\frac{1}{8}$	1	0	0	0
Z	W	Z	$\frac{1}{8}$	1	0	1	-1
Z	Z	W	$\frac{1}{8}$	1	1	0	-2
Z	Z	Z	$\frac{1}{8}$	1	1	1	-3

### Abhängigkeit / Unabhängigkeit:

 $\Box$  Die  $X_i$  sind in allen Kombinationen unabhängig; aber nicht von Y:

$$P(X_1 = 1 \land Y = -3) = P(X_1 = 1 \land X_2 = 1 \land X_3 = 1)$$

$$= P(X_1 = 1) \cdot P(X_2 = 1) \cdot P(X_3 = 1)$$

$$= \frac{1}{2} \cdot \frac{1}{2} \cdot \frac{1}{2} = \frac{1}{8} \neq \frac{1}{2} \cdot \frac{1}{8} = P(X_1 = 1) \cdot P(Y = -3) .$$

 $\square$  Anschaulich:  $X_1 = 1$  folgt aus  $Y \leq 0$ , so dass  $X_1$  abhängig von Y sein muss.

Beispiel: Münzwurf-Glücksspiel

Mögliche Ergebnisse, Wahrscheinlichkeiten und Werte für Y:

5 Cent	2 Cent	1 Cent	p	$X_1$	$X_2$	$X_3$	$\overline{Y}$
W	W	W	1/8	0	0	0	5
W	W	Z	$\frac{1}{8}$	0	0	1	4
W	Z	W	$\frac{1}{8}$	0	1	0	3
W	Z	Z	$\frac{1}{8}$	0	1	1	2
Z	W	W	$\frac{1}{8}$	1	0	0	0
Z	W	Z	$\frac{1}{8}$	1	0	1	-1
Z	Z	W	$\frac{1}{8}$	1	1	0	-2
Z	Z	Z	$\frac{1}{8}$	1	1	1	-3

Erwartungswert und Varianz von  $X_i$ :

$$\begin{split} E(X_i) &= 0 \cdot \frac{1}{2} + 1 \cdot \frac{1}{2} = \frac{1}{2} ,\\ \text{Var}(X_i) &= \left(0 - \frac{1}{2}\right)^2 \cdot \frac{1}{2} + \left(1 - \frac{1}{2}\right)^2 \cdot \frac{1}{2} = \frac{1}{4} . \end{split}$$

Beispiel: Münzwurf-Glücksspiel

Mögliche Ergebnisse, Wahrscheinlichkeiten und Werte für Y:

5 Cent	2 Cent	1 Cent	$\overline{p}$	$X_1$	$X_2$	$X_3$	$\overline{Y}$
W	W	W	1/8	0	0	0	5
W	W	Z	$\frac{1}{8}$	0	0	1	4
W	Z	W	$\frac{1}{8}$	0	1	0	3
W	Z	Z	$\frac{1}{8}$	0	1	1	2
Z	W	W	$\frac{1}{8}$	1	0	0	0
Z	W	Z	$\frac{1}{8}$	1	0	1	-1
Z	Z	W	$\frac{1}{8}$	1	1	0	-2
Z	Z	Z	$\frac{1}{8}$	1	1	1	-3

Erwartungswert und Varianz von  $X_i$ :

$$E(X_i) = 0 \cdot \frac{1}{2} + 1 \cdot \frac{1}{2} = \frac{1}{2},$$

$$Var(X_i) = \left(0 - \frac{1}{2}\right)^2 \cdot \frac{1}{2} + \left(1 - \frac{1}{2}\right)^2 \cdot \frac{1}{2} = \frac{1}{4}.$$

Erwartungswert und Varianz von Y: (Anwendung der Verschiebungsregel)

$$\begin{split} E(Y) &= \ 5 \cdot \tfrac{1}{8} \ + \ 4 \cdot \tfrac{1}{8} \ + \ 3 \cdot \tfrac{1}{8} \ + \ 2 \cdot \tfrac{1}{8} \ + \ 0 \cdot \tfrac{1}{8} \ - \ 1 \cdot \tfrac{1}{8} \ - \ 2 \cdot \tfrac{1}{8} \ - \ 3 \cdot \tfrac{1}{8} \end{split} \qquad = 1 \ , \\ \mathsf{Var}(Y) &= \ 5^2 \cdot \tfrac{1}{8} \ + \ 4^2 \cdot \tfrac{1}{8} \ + \ 3^2 \cdot \tfrac{1}{8} \ + \ 2^2 \cdot \tfrac{1}{8} \ + \ 0^2 \cdot \tfrac{1}{8} \ + \ 1^2 \cdot \tfrac{1}{8} \ + \ 2^2 \cdot \tfrac{1}{8} \ + \ 3^2 \cdot \tfrac{1}{8} \ - \ 1^2 \ = \ 7,5 \ . \end{split}$$

Beispiel: Münzwurf-Glücksspiel

Mögliche Ergebnisse, Wahrscheinlichkeiten und Werte für Y:

5 Cent	2 Cent	1 Cent	$\overline{p}$	$X_1$	$X_2$	$X_3$	$\overline{Y}$
W	W	W	$\frac{1}{8}$	0	0	0	5
W	W	Z	$\frac{1}{8}$	0	0	1	4
W	Z	W	$\frac{1}{8}$	0	1	0	3
W	Z	Z	$\frac{1}{8}$	0	1	1	2
Z	W	W	$\frac{1}{8}$	1	0	0	0
Z	W	Z	$\frac{1}{8}$	1	0	1	-1
Z	Z	W	$\frac{1}{8}$	1	1	0	-2
Z	Z	Z	$\frac{1}{8}$	1	1	1	-3

Erwartungswert und Varianz von Y: (Anwendung übriger Rechenregeln)

$$\begin{split} E(Y) &= E(5 - 5X_1 - 2X_2 - 1X_3) = 5 - 5 \cdot E(X_1) - 2 \cdot E(X_2) - 1 \cdot E(X_3) \\ &= 5 - 5 \cdot \frac{1}{2} - 2 \cdot \frac{1}{2} - 1 \cdot \frac{1}{2} = 1 \;, \\ \mathbf{Var}(Y) &= \mathbf{Var}(5 - 5X_1 - 2X_2 - 1X_3) = \mathbf{Var}(-5X_1 - 2X_2 - 1X_3) \\ &= (-5)^2 \cdot \mathbf{Var}(X_1) + (-2)^2 \cdot \mathbf{Var}(X_2) + (-1)^2 \cdot \mathbf{Var}(X_3) \\ &= (-5)^2 \cdot \frac{1}{4} + (-2)^2 \cdot \frac{1}{4} + (-1)^2 \cdot \frac{1}{4} = 7,5 \;. \end{split}$$

#### Bemerkungen:

Ob das Berechnen des Erwartungswertes und der Varianz einer zusammengesetzten Zufallsgröße Y aus der Tabelle oder aus den Erwartungswerten und den Varianzen der einzelnen Zufallsgrößen  $X_i$  "einfacher" oder schneller ist, hängt sicher von Art und Umfang des Experiments ab.