

**Folie zur Vorlesung**  
**“Wahrscheinlichkeitsrechnung und Stoch. Prozesse”**  
**15.12.2016**

## Kapitel 8: Zufallsvektoren

Statt einem Merkmal werden häufig **mehrere** Merkmale gleichzeitig betrachtet, z.B. Körpergröße und Körpergewicht, Helligkeit und Lebensdauer von Glühbirnen, etc. Wir beschränken uns auf zwei Merkmale, wobei untenstehendes verallgemeinert werden kann auf  $n$  Merkmale.

### Grundlegende Begriffe:

**Definition:** Ein zweidimensionaler Zufallsvektor  $(X, Y)$  ist eine Abbildung

$$(X, Y) : \Omega \rightarrow \mathbb{R}^2.$$

Beispiel: Ein Würfel wird 4 Mal geworfen. D.h.

$$\Omega = \{(i_1, i_2, i_3, i_4) \mid i_1, i_2, i_3, i_4 \in \{1, 2, 3, 4, 5, 6\}\}.$$

$X$  sei die Anzahl der geworfenen Sechsen;  $Y$  sei die Augensumme der 4 Würfe.

**Definition:** Die Verteilungsfunktion  $F_{X,Y} : \mathbb{R}^2 \rightarrow [0, 1]$  eines Zufallsvektors  $(X, Y)$  ist gegeben durch

$$F_{X,Y}(x, y) = \mathbb{P}[X \leq x, Y \leq y].$$

**Definition:**  $(X, Y)$  ist ein diskreter Zufallsvektor, falls  $X$  und  $Y$  nur endlich viele oder abzählbar viele verschiedene Werte annehmen können. Falls  $W_X = \{x_1, x_2, \dots\}$  der Wertebereich von  $X$  ist und  $W_Y = \{y_1, y_2, \dots\}$  der Wertebereich von  $Y$ , so ist die gemeinsame Wahrscheinlichkeitsfunktion gegeben durch

$$p_{X,Y}(x_i, y_j) = \mathbb{P}[X = x_i, Y = y_j] \quad x_i \in W_X, y_j \in W_Y.$$

Die Verteilungsfunktion von  $(X, Y)$  ist gegeben durch

$$F_{X,Y}(x, y) = \sum_{\substack{x_i \in W_X: \\ x_i \leq x}} \sum_{\substack{y_j \in W_Y: \\ y_j \leq y}} \mathbb{P}[X = x_i, Y = y_j] \quad x \in W_X, y \in W_Y.$$

**Definition:**  $(X, Y)$  ist ein stetiger Zufallsvektor, falls eine Funktion  $f_{X,Y} : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}_{\geq}$  existiert mit

$$\int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} f_{X,Y}(x, y) dy dx = 1$$

und

$$F_{X,Y}(x, y) = \int_{-\infty}^x \int_{-\infty}^y f_{X,Y}(t_1, t_2) dt_2 dt_1.$$

$f_{X,Y}(x, y)$  wird dann die gemeinsame Dichte von  $(X, Y)$  genannt.

## Eigenschaften der gemeinsamen Verteilungsfunktion:

1.  $F_{X,Y}(x, y)$  ist in jeder Komponente monoton wachsend und rechtsseitig stetig: denn, falls  $x_1 \leq x_2$  und  $y_1 \leq y_2$ :

$$F_{X,Y}(x_1, y_1) = \mathbb{P}[X \leq x_1, Y \leq y_1] \leq \mathbb{P}[X \leq x_2, Y \leq y_2] = F_{X,Y}(x_2, y_2).$$

Die rechtsseitige Stetigkeit folgt analog wie im eindimensionalen Fall.

- 2.

$$\lim_{x \rightarrow -\infty} F_{X,Y}(x, y) = 0$$

Denn:

$$0 \leq \lim_{x \rightarrow -\infty} F_{X,Y}(x, y) = \lim_{x \rightarrow -\infty} \mathbb{P}[X \leq x, Y \leq y] \leq \lim_{x \rightarrow -\infty} \mathbb{P}[X \leq x] = 0.$$

3. Analog:

$$\lim_{y \rightarrow -\infty} F_{X,Y}(x, y) = 0$$

- 4.

$$\lim_{x \rightarrow \infty, y \rightarrow \infty} F_{X,Y}(x, y) = 1$$

Denn:

$$\lim_{x \rightarrow \infty, y \rightarrow \infty} F_{X,Y}(x, y) = \lim_{x \rightarrow \infty, y \rightarrow \infty} \mathbb{P}[X \leq x, Y \leq y] = \mathbb{P}[X \in \mathbb{R}, Y \in \mathbb{R}] = 1.$$

- 5.

$$\lim_{x \rightarrow \infty} F_{X,Y}(x, y) = F_Y(y)$$

Denn:

$$\lim_{x \rightarrow \infty} F_{X,Y}(x, y) = \lim_{x \rightarrow \infty} \mathbb{P}[X \leq x, Y \leq y] = \mathbb{P}[X \in \mathbb{R}, Y \leq y] = \mathbb{P}[Y \leq y] = F_Y(y).$$

6. Analog:

$$\lim_{y \rightarrow \infty} F_{X,Y}(x, y) = F_X(x)$$

7. Falls  $f_{X,Y}$  stetig ist, so gilt:

$$\frac{\partial^2}{\partial x \partial y} F_{X,Y}(x, y) = f_{X,Y}(x, y).$$

Frage: Wie bekommt man aus der gemeinsamen Verteilung die Verteilungen von  $X$  und  $Y$ ?

**Definition:** Sei  $(X, Y)$  ein Zufallsvektor. Dann sind die Randverteilungen von  $X$  und  $Y$  wie folgt gegeben:

1. Falls  $(X, Y)$  diskret ist:

- Randverteilung von  $X$ :

$$p_X(x_i) = \mathbb{P}[X = x_i] = \sum_{y \in W_Y} \mathbb{P}[X = x_i, Y = y] \quad x_i \in W_X.$$

- Randverteilung von  $Y$ :

$$p_Y(y_j) = \mathbb{P}[Y = y_j] = \sum_{x \in W_X} \mathbb{P}[X = x, Y = y_j] \quad y_j \in W_Y.$$

2. Falls  $(X, Y)$  stetig ist:

- Randdichte von  $X$  (d.h. die Dichte von  $X$ ):

$$f_X(x) = \int_{-\infty}^{\infty} f_{X,Y}(x, y) dy \quad x \in \mathbb{R}$$

- Randdichte von  $Y$  (d.h. die Dichte von  $Y$ ):

$$f_Y(y) = \int_{-\infty}^{\infty} f_{X,Y}(x, y) dx \quad y \in \mathbb{R}$$

**Definition:** Sei  $(X, Y)$  ein diskreter Zufallsvektor. Dann sind  $X$  und  $Y$  stochastisch unabhängig, falls für alle  $x_i \in W_X$  und alle  $y_j \in W_Y$  gilt:

$$\mathbb{P}[X = x_i, Y = y_j] = \mathbb{P}[X = x_i] \cdot \mathbb{P}[Y = y_j].$$

**Definition:** Sei  $(X, Y)$  ein stetiger Zufallsvektor. Dann sind  $X$  und  $Y$  stochastisch unabhängig, falls für alle  $x, y \in \mathbb{R}$  gilt:

$$f_{X,Y}(x, y) = f_X(x) \cdot f_Y(y).$$

**Definition:** Sei  $(X, Y)$  ein Zufallsvektor und  $g : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$  eine Funktion. Dann definieren wir:

$$\mathbb{E}[g(X, Y)] = \begin{cases} \sum_{x \in W_X} \sum_{y \in W_Y} g(x, y) \cdot \mathbb{P}[X = x, Y = y], & \text{falls } (X, Y) \text{ diskret} \\ \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} g(x, y) \cdot f_{X,Y}(x, y) dy dx, & \text{falls } (X, Y) \text{ stetig} \end{cases}$$

$\mathbb{E}[g(X, Y)]$  ist definiert, falls die Summen bzw Integrale konvergieren!

**Definition:** Sei  $(X, Y)$  ein Zufallsvektor. Dann ist die Kovarianz von  $(X, Y)$  definiert als

$$\text{Cov}(X, Y) = \mathbb{E}[(X - \mathbb{E}[X])(Y - \mathbb{E}[Y])].$$

Es gilt:

$$\begin{aligned} \text{Cov}(X, Y) &= \mathbb{E}[(X - \mathbb{E}[X])(Y - \mathbb{E}[Y])] \\ &= \mathbb{E}[XY] - \mathbb{E}[X]\mathbb{E}[Y] - \mathbb{E}[X]\mathbb{E}[Y] + \mathbb{E}[X]\mathbb{E}[Y] = \mathbb{E}[XY] - \mathbb{E}[X]\mathbb{E}[Y]. \end{aligned}$$

**Definition:** Sei  $(X, Y)$  ein Zufallsvektor. Dann ist der Korrelationskoeffizient von  $(X, Y)$  definiert als

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

Der Korrelationskoeffizient ist ein Maß, das den linearen Zusammenhang zwischen  $X$  und  $Y$  widerspiegelt.

### Eigenschaften von Erwartung und Varianz von Zufallsvektoren:

Im Folgenden sei  $(X, Y)$  ein Zufallsvektor, wobei  $\mathbb{E}[X^2], \mathbb{E}[Y^2] < \infty$ . Seien  $a, b, c, d \in \mathbb{R}$ . Dann gelten folgende Rechenregeln:

1.  $\mathbb{E}[aX + bY] = a\mathbb{E}[X] + b\mathbb{E}[Y]$

Denn: Falls  $X$  und  $Y$  diskret sind mit Wertebereichen  $W_X$  bzw.  $W_Y$ :

$$\begin{aligned} \mathbb{E}[aX + bY] &= \sum_{x_i \in W_X} \sum_{y_j \in W_Y} (ax_i + by_j) \mathbb{P}[X = x_i, Y = y_j] \\ &= \sum_{x_i \in W_X} \sum_{y_j \in W_Y} ax_i \mathbb{P}[X = x_i, Y = y_j] + \sum_{x_i \in W_X} \sum_{y_j \in W_Y} by_j \mathbb{P}[X = x_i, Y = y_j] \\ &= \sum_{x_i \in W_X} ax_i \mathbb{P}[X = x_i] + \sum_{y_j \in W_Y} by_j \mathbb{P}[Y = y_j] \\ &= a\mathbb{E}[X] + b\mathbb{E}[Y] \end{aligned}$$

Falls  $X$  und  $Y$  stetig sind:

$$\begin{aligned} \mathbb{E}[aX + bY] &= \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} (ax + by) f_{X,Y}(x, y) dx dy \\ &= \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} ax f_{X,Y}(x, y) dx dy + \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} by f_{X,Y}(x, y) dx dy \\ &= \int_{-\infty}^{\infty} ax f_X(x) dx + \int_{-\infty}^{\infty} by f_Y(y) dy \\ &= a\mathbb{E}[X] + b\mathbb{E}[Y] \end{aligned}$$

$$2. \quad \boxed{\text{Var}(aX + bY) = a^2\text{Var}(X) + b^2\text{Var}(Y) + 2ab\text{Cov}(X, Y)}$$

Denn:

$$\begin{aligned} & \text{Var}(aX + bY) \\ &= \mathbb{E}[(aX + bY)^2] - (\mathbb{E}[aX + bY])^2 \\ &= \mathbb{E}[a^2X^2 + 2abXY + b^2Y^2] - (a\mathbb{E}[X] + b\mathbb{E}[Y])^2 \\ &= a^2\mathbb{E}[X^2] + 2ab\mathbb{E}[XY] + b^2\mathbb{E}[Y^2] - a^2\mathbb{E}[X]^2 - 2ab\mathbb{E}[X]\mathbb{E}[Y] - b^2\mathbb{E}[Y]^2 \\ &= a^2\text{Var}(X) + b^2\text{Var}(Y) + 2ab\text{Cov}(X, Y) \end{aligned}$$

$$3. \quad \boxed{|\rho(X, Y)| \leq 1}$$

Denn: Dies kann mit Hilfe der Cauchy-Schwarzschen Ungleichung bewiesen werden:

$$\begin{aligned} \left(\sum x_i y_i\right)^2 &\leq \left(\sum x_i^2\right) \cdot \left(\sum y_i^2\right) \text{ bzw.} \\ \left(\int_{-\infty}^{\infty} f(x)g(x) dx\right)^2 &\leq \left(\int_{-\infty}^{\infty} f(x)^2 dx\right) \cdot \left(\int_{-\infty}^{\infty} g(x)^2 dx\right) \end{aligned}$$

$$4. \quad \boxed{\rho(aX + b, cY + d) = \frac{ac}{|ac|} \rho(X, Y), \rho(X, X) = 1, \rho(X, -X) = -1}$$

Sind  $X$  und  $Y$  zusätzlich unabhängig, so gilt:

$$1. \quad \boxed{\mathbb{E}[XY] = \mathbb{E}[X]\mathbb{E}[Y]}$$

$$2. \quad \boxed{\text{Cov}(X, Y) = 0}$$

$$3. \quad \boxed{\rho(X, Y) = 0}$$

$$4. \quad \boxed{\text{Var}(aX + bY) = a^2\text{Var}(X) + b^2\text{Var}(Y)}$$

## Aufgaben zu Zufallsvektoren:

1. Die diskreten Zufallsvariablen  $X$  und  $Y$  nehmen die Werte 0, 1 und 2 an. Es sind folgende Wahrscheinlichkeiten gegeben:

$$\begin{aligned}\mathbb{P}[X = 0, Y = 1] &= \frac{1}{16}, \quad \mathbb{P}[X = 1, Y = 0] = \frac{1}{8}, \quad \mathbb{P}[X = 1, Y = 2] = \frac{1}{16}, \\ \mathbb{P}[X = 2, Y = 0] &= \frac{1}{8}, \quad \mathbb{P}[X = 2, Y = 1] = \frac{1}{4}, \\ \mathbb{P}[X = 1] = \mathbb{P}[Y = 0] &= \frac{5}{16}, \quad \mathbb{P}[X = 2] = \frac{7}{16}.\end{aligned}$$

- Bestimmen Sie die Wahrscheinlichkeitsfunktionen von  $X$  und  $Y$ , sowie Erwartung und Varianz von  $X$ .
- Sind  $X$  und  $Y$  unabhängig?
- Bestimmen Sie die Wahrscheinlichkeitsfunktion der Zufallsvariablen  $Z = X + Y$ .
- Berechnen Sie die Kovarianz und den Korrelationskoeffizienten von  $(X, Y)$ .

2. Man betrachte folgende Funktion, wobei  $c \in \mathbb{R}$ :

$$f(x, y) = \begin{cases} c \cdot x \cdot y^2, & \text{falls } 0 \leq x \leq y \leq 1 \\ 0, & \text{sonst.} \end{cases}$$

- Bestimmen Sie  $c$  so, daß  $f(x, y)$  eine Dichtefunktion einer Zufallsvektors  $(X, Y)$  ist.
- Berechnen Sie die Randdichten von  $X$  und  $Y$ , sowie die Erwartung und Varianz von  $X$ . Sind  $X$  und  $Y$  unabhängig?
- Berechnen Sie die Kovarianz und den Korrelationskoeffizienten von  $(X, Y)$ .