

## Bedingte W-keit

Black Jack: Sie ziehen Karten eins nach dem anderen von einem gemischten Deck von  $6 \cdot 52 = 312$  Karten. Wenn ich die verschiedene Karte zähle, und z.B. nach 121 Karten weiß ich, dass es noch 1k Königs gibt, aber nur 9 2s, dann weiß ich, dass die W-keit, dass die nächste Karte König ist viel größer als die W-keit dass es 2 ist. Dann kann ich diese Information zu meinen Vorteil nutzen und meine Gewinnchance deutlich erhöhen. (Filme: "Rain Man", "21", ...)

## Urne mit R rot und B blau Kugel

2 ziehen, ohne zurücklegen, Ergebnis: mit Reihenfolge

$$\Omega = [R+B]^2 = \{(x,y) : 1 \leq x, y \leq R+B, x \neq y\}$$

$$A = \{(x,y) \in \Omega : 1 \leq x \leq R\} \quad \text{"Erste Kugel ist rot."}$$

$$B = \{(x,y) \in \Omega : 1 \leq y \leq R\} \quad \text{"Zweite Kugel ist rot."}$$

$$\text{Bevor Experiment: } P(B) = \frac{|B|}{|\Omega|} = \frac{R(R+B-1)}{(R+B)(R+B-1)} = \frac{R}{R+B}$$

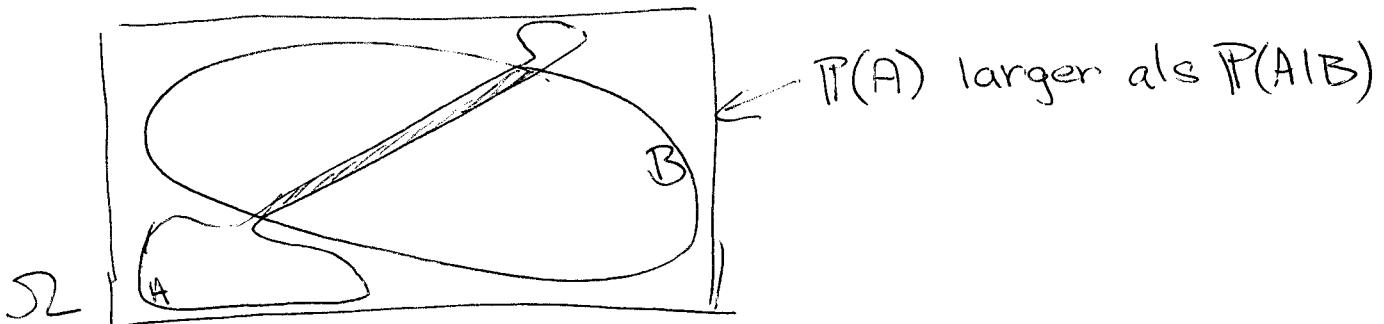
Anzahl mögliche zweite Koordinaten  
(muß ROT sein!)  $\downarrow$   
Anzahl mögliche erste Koordinaten NACH die zwei ausgewählt ist.

- Nehmen wir jetzt an, dass wir wissen, dass die erste Kugel rot ist. Was ist dann die W-keit von B? Die gleiche?

NEIN:  $\frac{(R-1)}{R+B-1} < \frac{R}{R+B}$   $\rightarrow$  Anzahl "günstige" zweite Koordinate (erster rot ist nicht möglich)  $\rightarrow$  Anzahl alle möglichen

"Information verändert W-keit"

Def: Es sei  $(\Omega, P)$  ein diskreter W-Raum,  
 $A, B \subseteq \Omega$  Ereignisse, wobei  $P(B) > 0$ .  
Die bedingte W-keit von A unter Bedingung B  
ist  $P(A|B) := \frac{P(A \cap B)}{P(B)}$



Beispiel: "Augensumme von 2 Würfel"

$\Omega = [6]^2$   $P$  = gleichverteilung auf  $\Omega$ .

$$A = \text{"Summe ist } \geq 10\text{"} = \{(x, y) \in \Omega : x + y \geq 10\}$$

$$= \{(4, 6), (5, 5), (5, 6), (6, 4), (6, 5), (6, 6)\}$$

$$\Rightarrow P(A) = \frac{6}{36} = \frac{1}{6}$$

für  $i \in \{1, 2, 3, 4, 5, 6\}$

$$B_i = \text{"erste Würfel ist NICHT } i\text{"} = \{(x, y) \in \Omega : x \neq i\}$$

$$\Rightarrow P(B_i) = \frac{5 \cdot 6}{36} = \frac{5}{6}$$

•  $i=3 \rightsquigarrow B_3 \cap A = A \Rightarrow P(A|B_3) = \frac{P(A \cap B_3)}{P(B_3)} = \frac{P(A)}{P(B_3)} = \frac{1}{5} \times \frac{1}{6} = P(A)$

Das Auftreten von  $B_3$  macht A wahrscheinlicher

•  $i=4 \rightsquigarrow P(A|B_4) = \frac{P(A \cap B_4)}{P(B_4)} = \frac{|\{(5, 5), (5, 6), (6, 4), (6, 5), (6, 6)\}|}{5 \cdot 6} = \frac{5}{30} = \frac{1}{6} = P(A)$

Das Auftreten von  $B_4$  ändert die W-keit von A NICHT

•  $i=5 \rightsquigarrow P(A|B_5) = \frac{P(A \cap B_5)}{P(B_5)} = \frac{|\{(4, 6), (6, 4), (6, 5), (6, 6)\}|}{5 \cdot 6} = \frac{4}{30} < \frac{1}{6} = P(A)$

## Mehr Beispiele:

- $P(B_3 | A) = \frac{P(B_3 \cap A)}{P(A)} = \frac{P(A)}{P(A)} = 1$

≈ "Wenn A auftritt, dann tritt auch  $B_3$  auf"

In Allgemeinen: Wenn

$$E \subseteq F \subseteq \Omega \Rightarrow P(F | E) = 1$$

- $P(B_4 | A) = \frac{P(B_4 \cap A)}{P(A)} = \frac{\frac{5}{36}}{\frac{6}{36}} = \frac{5}{6} = P(B_4)$

Das Auftreten von A ändert die W-keit von  $B_4$  NICHT.

Def: Zwei Ereignissen  $E, F \subseteq \Omega$  in einem diskreten W-Raum  $(\Omega, P)$  heißen unabhängig wenn

$$P(E \cap F) = P(E) \cdot P(F)$$

$B_4$  und A sind unabhängig.

Behauptung:  $E, F \subseteq \Omega, P(E), P(F) > 0$

E und F unabhängig  $\Leftrightarrow P(E | F) = P(E) \Leftrightarrow P(F | E) = P(F)$

- $P(B_4 \cup B_5 \cup B_6 | A) = \frac{P((B_4 \cup B_5 \cup B_6) \cap A)}{P(A)} = \frac{P(\emptyset)}{P(A)} = 0$

In Allgemeinen: Wenn  $E \cap F = \emptyset$ , dann gilt:  $P(E | F) = 0$

"Wenn F passiert, dann E: ausgeschlossen ist."

Bemerkungen: •  $\emptyset$  und  $\Omega$  sind unabhängig von  $\forall E \subseteq \Omega$

- Wenn  $P(E), P(F) > 0$  und  $E \cap F = \emptyset$ , dann E und F sind NICHT unabhängig. (Das Auftreten von einem verringert die W-keit des anderen zu Null.)

Satz von der totalen W-keit (W-keitsrechnen durch Fallunterscheidung)  
 $(\Omega, \mathcal{P})$  diskreter W-Raum,  $I$  höchstens abzählbar Menge

Sei  $B_i \subseteq \Omega$ ,  $\forall i \in I$  so dass  $P(B_i) > 0$   $\forall i \in I$

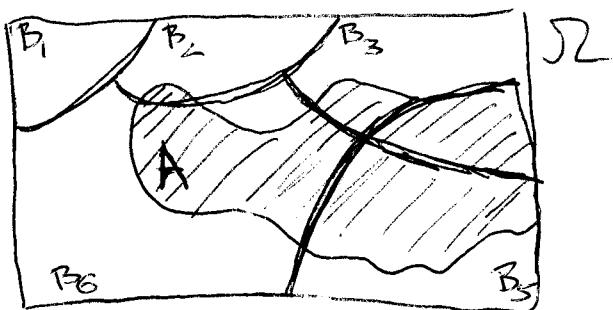
$(B_i)_{i \in I}$  ist eine Partition von  $\Omega$   $\left\{ \begin{array}{l} B_i \cap B_j = \emptyset \quad \forall i \neq j, i, j \in I \\ \bigcup_{i \in I} B_i = \Omega \end{array} \right.$

Dann gilt:  $\forall A \subseteq \Omega$

$$P(A) = \sum_{i \in I} P(A | B_i) \cdot P(B_i)$$

Beweis,

$$P(A) = P(A \cap (\bigcup_{i \in I} B_i)) = P\left(\bigcup_{i \in I} (A \cap B_i)\right) \xrightarrow{\text{weil } I \text{ höchstens abzählbar ist}} \sum_{i \in I} P(A \cap B_i) = \sum_{i \in I} P(A | B_i) \cdot P(B_i)$$



Bemerkung: Der Satz ist die Summenregel der W-theorie.  
 Wenn die Berechnung der W-keit eines Ereignisses schwierig ist,  
 klassifizieren wir die Elemente von  $\Omega$  in  $B_1, \dots, B_n$ ,  
 so dass zusammen mit Bedingung  $B_i$  die W-keit von  $A$   
 einfacher zu rechnen. ("Divide et impera")

$P(B_{i_0} | A)$  durch die  $P(A | B_i)$  berechnen:

Satz von Bayes:

Es seien  $\Omega, P, I, (B_i)_{i \in I}$  wie im Satz von TW.

Dann für  $\forall$  Ereignis  $A \subseteq \Omega$  und  $\forall$  Index  $i_0 \in I$   
mit  $P(A) > 0$

gilt:  $P(B_{i_0} | A) = \frac{P(A | B_{i_0}) \cdot P(B_{i_0})}{\sum_{i \in I} P(A | B_i) \cdot P(B_i)}$

Beweis:

$$P(B_{i_0} | A) = \frac{P(B_{i_0} \cap A)}{P(A)} = \frac{\cancel{P(B_{i_0} \cap A)}}{\sum_{i \in I} P(A | B_i) \cdot P(B_i)} \stackrel{Satz der TW}{=} \frac{P(A | B_{i_0}) \cdot P(B_{i_0})}{\sum_{i \in I} P(A | B_i) \cdot P(B_i)}$$

□

## Beispiel aus der Medizin

Es gibt eine Krankheit K

Es gibt ein Test T, um herauszufinden ob eine Person K hat.

Wir wissen: 0,3% der Bevölkerung hat K

Guteigenschaften  
des Tests

- Sensitivität des Tests: 99%  
(Mit welcher W-keit wird eine kranke Person als krank erkannt?)
- Spezifität des Tests: 98%  
(Mit welcher W-keit wird eine gesunde Person als "gesund" klassifiziert?)

Dies scheint ein sehr effektiver Test.

Sagen wir, ich bekomme ein positives Testergebnis ("Krankheit")  
Wie wahrscheinlich ist es, daß ich wirklich krank bin?

$\mathcal{S}$  = Bevölkerung Laplaceaner

$B \subseteq \mathcal{S}$  : kranke Personen

$A \subseteq \mathcal{S}$  : Test positive Personen

$$\bullet P(B) = 0,003$$

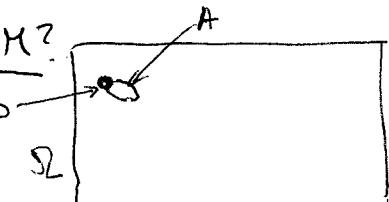
$$\bullet P(A|B) = 0,99$$

$$\bullet P(\bar{A}|\bar{B}) = 0,98$$

$$\text{Bayes } \Rightarrow P(B|A) = \frac{P(A|B) \cdot P(B)}{P(A|B) \cdot P(B) + P(A|\bar{B}) \cdot P(\bar{B})} = \frac{0,99 \cdot 0,003}{0,99 \cdot 0,003 + 0,02 \cdot 0,99} \approx 0,129 \text{ NUR!}$$

mit  $B_1 = B$  und  $B_2 = \mathcal{S} \setminus B$

WARUM?



# Das Türenparadox

Marilyn vos Savant (1990)

Suppose you're on a game show, and you're given the choice of three doors. Behind one door there is a car, behind the others, goats. You pick a door, say #1, and the host, who knows what's behind the doors, opens another door, say #3, which has a goat. He says to you, "Do you rather want to pick door #2? Is it to your advantage to switch your choice of doors?"

Antwort von Savant: "Yes, you should switch! The first door has a  $\frac{1}{3}$  chance of winning, but the second door has a  $\frac{2}{3}$  chance."

Böse Kommentar: "You blew it! ... Let me explain. If one door is shown to be a loser, that information changes the probability of either remaining choice, neither of which has any reason to be more likely, to  $\frac{1}{2}$ . As a professional mathematician, I'm very concerned with the general public's lack of mathematical skills."

"You blew it, and you blew it big! --- There is enough mathematical illiteracy in this country, and we don't need the world's highest IQ propagating more, Shame!"

"Maybe women look at math problems differently than men."

"You are the goat!"

# Wahrscheinlichkeitsmodell

Türen: A: Auto , B: Ziege , C: Ziege

Spielers Wahl: S (gleichverteilt auf {A,B,C})

Moderators Tür: M (allgemeine Regeln nicht explizit formuliert)

Situation:  $\{M \neq S\} \cap \{M \neq A\} =: E$

Frage  $P(\{S = A\} | E) = ???$

Welche Einschränkungen hat der Moderator bei Wahl von Tür M?  
Hat er irgendwelche? Was kann der Spieler darüber denken?

(1)  $P(M \neq A) = 1$  (Moderator zeigt einfach das Auto nicht. Das wäre GAME OVER, kein Spaß.)

(2)  $P(M \neq S) = 1$  (Moderator öffnet Spielers Tür nicht.  
Setzt es ist so. Und vielleicht ist es immer so?)

(1) + (2)  $\Rightarrow P(E) = 1 \Rightarrow P(\{S = A\} | E) = P(\{S = A\}) \stackrel{\substack{\uparrow \\ S \text{ ist gleichverteilt}}}{=} \frac{1}{3}$

Dies ist Savant's Antwort. (W-keit von Gewinn beim "SWITCH" ist  $\frac{2}{3}$ .)

Was passiert wenn nur (1) ist eine Regel des Moderators und er öffnet jede der zwei Ziegetüren mit W-keit  $\frac{1}{2}$ .  
(D.h., er kann die Tür der Spieler auch öffnen.)

Öffnen die Spielerstür wenn die eine Ziege hat ist ein Vorteil des Spielers, richtig??! NEIN:

$$P(\{S = A\} | E) = P(\{S = A\} | \{M \neq S\}) = \frac{P(\{M \neq S\} | \{S = A\}) \cdot P(\{S = A\})}{P(M \neq S | S = A) \cdot P(S = A) + P(M \neq S | S \neq A) \cdot P(S \neq A)}$$

$$= \frac{\frac{1}{2} \cdot \frac{1}{3}}{\frac{1}{2} + \frac{1}{2} \cdot \frac{2}{3}} = \frac{1}{2} \quad \text{Antwort des Kritikers!}$$

## Unabhängigkeit von mehr als zwei Ereignissen

(Die Kombination von Informationen kann zu neuen Informationen führen!)

Beispiel: Zwei Münzen werden geworfen.

Ereignisse: A: Die zwei Münze zeigen verschiedene Seiten

B<sub>1</sub>: Die erste Münze zeigt Kopf

B<sub>2</sub>: Die zweite Münze zeigt Zahl

Dann: A ist unabhängig von B<sub>1</sub>:  $P(A) \cdot P(B_1) = P(A \cap B_1) = \frac{1}{4}$

$$\frac{1}{2} \cdot \frac{1}{2} \quad \left\{ \begin{array}{l} \text{(Kopf, Zahl)} \\ \text{(Zahl, Kopf)} \end{array} \right\}$$

A ist unabhängig von B<sub>2</sub>:

B<sub>1</sub> ist unabhängig von B<sub>2</sub>:  $P(B_1) \cdot P(B_2) = \frac{1}{2} \cdot \frac{1}{2} = \frac{1}{4} = P(B_1 \cap B_2)$

Aber B<sub>1</sub> und B<sub>2</sub> bestimmen A!

Wenn die beide: B<sub>1</sub> UND B<sub>2</sub> auftreten  $\Rightarrow$  auch A auftritt!

B<sub>1</sub> ∩ B<sub>2</sub> und A sind NICHT unabhängig weil  $B_1 \cap B_2 \subseteq A$   
(so  $P(B_1 \cap B_2 \cap A) = \frac{1}{4} + \frac{1}{8} = P(B_1 \cap B_2) \cdot P(A)$ )

Also: Alle zwei der Ereignisse A, B<sub>1</sub>, und B<sub>2</sub> sind unabhängig, aber irgendwie sind die "Menge" aller drei Ereignisse "zusammen" NICHT,

Def: ( $\Omega, P$ ): diskrete W-Raum

I: beliebige Indexmenge

Eine Menge  $\{E_i : i \in I\}$  von Ereignissen  $E_i \subseteq \Omega$

heißt unabhängig wenn für  $\forall J \subseteq I, |J| < \infty$

$$P\left(\bigcap_{i \in J} E_i\right) = \prod_{i \in J} P(E_i)$$

# Verallgemeinerung: Unabhängigkeit von 2 Vn

Beispiel

Zufällig ausgewählte Person Q:

- X: Monatseinkommen von Q (in ganze €)
- Y: Größe der Wohnung von Q (in ganze m²)
- Z: Tag der Monat der Geburtstag von Q

X, Y, Z sind alle diskrete ZV auf  $\Omega = \text{Menschen der Welt/Berlin}$

Wir glauben:

- Information über den Wert von X auch gibt Information über den Wert von Y.
- Information über den Wert von Z gibt kein Information über den Wert von Y.

Als: "Z und Y sind unabhängig", "X und Y sind nicht unabhängig"

Def:  $(\Omega, P)$ : diskrete W-Raum.

ZV  $Z: \Omega \rightarrow \Omega_1$  und  $Y: \Omega \rightarrow \Omega_2$  heißen

unabhängig wenn  $\forall w_1 \in \Omega_1$  und  $w_2 \in \Omega_2$

die Ereignisse  $\{Z=w_1\}$  und  $\{Y=w_2\}$  sind unabhängig

$$\text{(d.h. } P(\{\omega \in \Omega : Z(\omega) = w_1, Y(\omega) = w_2\}) = P(\{\omega \in \Omega : Z(\omega) = w_1\}) \cdot P(\{\omega \in \Omega : Y(\omega) = w_2\})\text{)}$$

Beispiel:  $E_1, E_2 \subseteq \Omega$   $X_{E_1}, X_{E_2}: \Omega \rightarrow \{0,1\}$

$X_{E_1}$  und  $X_{E_2}$  sind unabhängig  $\Leftrightarrow E_1$  und  $E_2$  sind unabhängig

$$\boxed{\Rightarrow} P(E_1) \cdot P(E_2) = P(X_{E_1}=1) \cdot P(X_{E_2}=1) = P(\{X_{E_1}=1\} \cap \{X_{E_2}=1\}) = P(E_1 \cap E_2)$$

$X_{E_1}$  und  $X_{E_2}$  unabhängig

$\boxed{\Leftarrow}$   $w_1, w_2 \in \{0,1\}$

$P(\{X_{E_1}=1\} \cap \{X_{E_2}=1\}) = P(E_1 \cap E_2) = P(E_1) \cdot P(E_2) = P(\{X_{E_1}=1\}) \cdot P(\{X_{E_2}=1\})$

$\bullet w_1=1, w_2=0 \quad P(\{E_1=1\} \cap \{E_2=0\}) = P(E_1 \cap \bar{E}_2) = P(E_1) - P(E_1 \cap E_2) = P(E_1) - P(E)P(E_1)$

$\bullet (w_1=0, w_2=1 \text{ ist gleich}) \quad \text{weil } E_1 = (E_1 \cap \bar{E}_2) \cup (\bar{E}_1 \cap E_2) \quad \begin{matrix} \uparrow \\ E_1 \text{ und } E_2 \text{ sind} \\ \text{unabhängig} \end{matrix}$

$= P(E_1)(1 - P(E_2)) = P(E_1) \cdot P(\bar{E}_2) = P(X_{E_1}=1) \cdot P(X_{E_2}=0)$

$\bullet (w_1=0, w_2=0) \quad P(\{E_1=0\} \cap \{E_2=0\}) = P(\bar{E}_1 \cap \bar{E}_2) = 1 - P(E) - P(E_2) + P(E_1 \cap E_2) = 1 - P(E) - P(E_2) + P(E)P(E_1)$

Def: (Unabhängigkeit von mehreren ZV)

$(\Omega, P)$  = diskrete W-Raum

$$\begin{aligned} I \neq \emptyset &: \text{ beliebige Indexmenge} \\ Y_i: \Omega \rightarrow \Sigma_i: \text{ ZV} & \text{ für } i \in I \\ &= (1 - P(E_1)) \cdot (1 - P(E_2)) \\ &= P(\bar{E}_1) \cdot P(\bar{E}_2) \\ &= P(X_{E_1}=0) \cdot P(X_{E_2}=0) \end{aligned}$$

Die Menge  $\{Y_i : i \in I\}$  von ZVn heißt unabhängig

Wenn für beliebige Wahl von Elementarereignissen  $w_i \in \Sigma_i$

die Menge  $\{\{Y_i = w_i\} : i \in I\}$  von Ereignissen unabhängig ist.

Bemerkung: Das heißt:  $\forall$  jede endliche Teilmenge  $J \subseteq I$  von Indizes und  $\forall w_j \in \Sigma_j$  (mit  $j \in J$ )

$$P\left(\bigcap_{j \in J} \{Y_j = w_j\}\right) = \prod_{j \in J} P(Y_j = w_j)$$

# Beispiel: Produktmaß

Def:  $(\Omega_1, P_1), \dots, (\Omega_n, P_n)$  diskrete  $\mathbb{W}$ -Räume

Definieren wir den Produktraum  $(\Omega_1 \times \dots \times \Omega_n, P_1 \otimes \dots \otimes P_n)$ :

$$\forall (w_1, \dots, w_n) \in \Omega_1 \times \dots \times \Omega_n$$

$$(P_1 \otimes \dots \otimes P_n)(w_1, \dots, w_n) := \prod_{i=1}^n P_i(w_i) \quad \text{Produktmaß}$$

Check:  $P_1 \otimes \dots \otimes P_n$  ist wirklich ein  $\mathbb{W}$ -Maß auf  $\Omega_1 \times \dots \times \Omega_n$

(d.h.  $\sum_{w \in \Omega_1 \times \dots \times \Omega_n} (P_1 \otimes \dots \otimes P_n)(w) = 1$ ). Spezialfall des folgenden:

Lemma:  $\forall J \subseteq [n], \forall x_j \in \Omega_j \quad (j \in J)$

$$\sum_{w \in C_1 \times \dots \times C_n} (P_1 \otimes \dots \otimes P_n)(w) = \prod_{j \in J} P_j(x_j) \quad \text{wobei } C_j := \begin{cases} \{x_j\} & \text{wenn } j \in J \\ \Omega_j & \text{wenn } j \notin J \end{cases}$$

$$\text{Für } J = \emptyset: \sum_{w \in \Omega_1 \times \dots \times \Omega_n} (P_1 \otimes \dots \otimes P_n)(w) = \prod_{j \in \emptyset} P_j(x_j) = 1 \quad \text{Leeres Produkt}$$

Beweis des Lemmas:

$$\sum_{w \in C_1 \times \dots \times C_n} (P_1 \otimes \dots \otimes P_n)(w) = \sum_{w_1 \in C_1} \dots \sum_{w_n \in C_n} (P_1 \otimes \dots \otimes P_n)(w_1, \dots, w_n) =$$

$$= \sum_{w_1 \in C_1} \dots \sum_{w_n \in C_n} P_1(w_1) \cdot \dots \cdot P_n(w_n) =$$

$$= \left( \sum_{w_1 \in C_1} P_1(w_1) \right) \cdot \dots \cdot \left( \sum_{w_n \in C_n} P_n(w_n) \right) =$$

$$= P_1(C_1) \cdot \dots \cdot P_n(C_n) = \prod_{j \in J} P_j(x_j)$$

Def von  
 $P_1 \otimes \dots \otimes P_n$

Weil  
 $P_j(C_j) := \begin{cases} P_j(x_j) & ; j \in J \\ 1 & ; \text{wenn } j \notin J \end{cases}$

Satz: Es seien  $\mathcal{D} := \mathcal{D}_1 \times \dots \times \mathcal{D}_n$

$$P := P_1 \otimes \dots \otimes P_n \text{ und}$$

$\text{Proj}_i : \mathcal{D} \rightarrow \mathcal{D}_i$  die Projektion auf die  $i^{\text{te}}$  Koordinate  
(d.h.,  $\text{Proj}_i$  ist die ZV die durch  $\text{Proj}_i(w) := w_i, \forall w \in \mathcal{D}$ , definiert)

Dann gilt: (1)  $\forall i \in [n] : \mathbb{P}_{\text{Proj}_i} = P_i$  (d.h. die Verteilung von ZV  $\text{Proj}_i$  ist genau  $P_i$ )

(2) Die Menge  $\{\text{Proj}_1, \dots, \text{Proj}_n\}$  von ZV ist unabhängig

Beweis: (1) Es sei  $\alpha_i \in \mathcal{D}_i$  beliebig (und  $i \in [n]$  beliebig)

$$\mathbb{P}_{\text{Proj}_i}(\alpha_i) := \mathbb{P}\left(\bigcap_{j \neq i} \{\text{Proj}_j = \alpha_j\}\right) = \sum_w (P_1 \otimes \dots \otimes P_n)(w) \xrightarrow{\text{Lemma}} P_i(\alpha_i)$$

Def von der durch  
 $\text{Proj}_i$  induzierte W-Mfß

(2) Es seien  $J \subseteq [n], |J| < \infty$ , beliebig

und  $\forall j \in J, \alpha_j \in \mathcal{D}_j$  beliebig.

$$\mathbb{P}\left(\bigcap_{j \in J} \{\text{Proj}_j = \alpha_j\}\right) = \prod_{j \in J} \mathbb{P}_j(\alpha_j) \xrightarrow{\text{Lemma}} \prod_{j \in J} \mathbb{P}_{\text{Proj}_j}(\alpha_j)$$

Wobei  $C_i := \begin{cases} \{\alpha_i\} & \text{wenn } i \in J \\ \mathcal{D}_i & \text{wenn } i \notin J \end{cases}$

$$\prod_{j \in J} \mathbb{P}\left(\{\text{Proj}_j = \alpha_j\}\right)$$

$\Rightarrow$  So  $\{\text{Proj}_1, \dots, \text{Proj}_n\}$  ist unabhängig

Spezialfall:  $\Omega_1 = \dots = \Omega_n = \Omega$  und  $P_1 = \dots = P_n = P$

$$\Omega \times \dots \times \Omega = \Omega^n$$

$$P \otimes \dots \otimes P = P^{\otimes n}$$

Bem.: Modell für n-mal "unabhängig" wiederholte Experimente

Beispiel:  $\Omega = \{0, 1\}$   $P: \Omega \rightarrow \{0, 1\}$  ist das Bernoulli maß zum Parameter  $P$ .

Dann  $(\Omega^n, P^{\otimes n})$  ist der Produktraum wobei die Projektionen sind unabhängige ZV mit Bernoulli Verteilung:

Satz  $\Rightarrow$  (1)  $\forall j \quad P_{\text{Proj}_j} = P_j = P$  ist Bernoulli Verteilung zum Parameter  $P$ .

(2)  $\{\text{Proj}_1, \dots, \text{Proj}_n\}$  ist unabhängig.

Satz: (Binomialverteilung als die Summe von n unabhängigen Bernoulli Verteilungen.) Es seien  $\Omega, P$ , und  $\text{Proj}_i$  wie oben.

$$\forall n \in \mathbb{N}_0, \quad P(\text{Proj}_1 + \dots + \text{Proj}_n = k) = \binom{n}{k} P^{\otimes n}_{\text{Proj}_1 + \dots + \text{Proj}_n}$$

Beweis: Sei  $k \in \{0, 1, \dots, n\}$

$$\underbrace{P^{\otimes n}_{\text{Proj}_1 + \dots + \text{Proj}_n}(k)}_{\text{w.t. } \forall w \in E_k} = P^{\otimes n}(\text{Proj}_1 + \dots + \text{Proj}_n = k) =$$

$$= P^{\otimes n}\left(\left\{w \in \{0, 1\}^n : \sum_{i=1}^n w_i = k\right\}\right) =$$

$$P^{\otimes n}(w) = \prod_{i=1}^n P(w_i)$$

$$= p^k (1-p)^{n-k}$$

weil genau  $k$  von  $w_i$   
sind  $1 \approx \text{genau } k \text{ von } w_i$

$$= \sum_{w \in E_k} P^{\otimes n}(w) = \sum_{w \in E_k} p^k \cdot (1-p)^{n-k} =$$

$$= \binom{n}{k} p^k (1-p)^{n-k} = f_{n,p}(k)$$

Anwendung: Erwartungswert von Binomialverteilung:

Sei  $N \sim \text{Bin}(n, p)$ ,  $E(N) = np$  und  $D(N) = np(1-p)$ .

$\text{Proj}_1 + \dots + \text{Proj}_n$  ist binomialverteilt (zum Parameter  $n, p$ )

$$E(\text{Proj}_1 + \dots + \text{Proj}_n) = E(\text{Proj}_1) + \dots + E(\text{Proj}_n)$$

Linearität  
des EW.

$$\xrightarrow{\text{Satz (1)}} = p + \dots + p = \underline{\underline{np}}$$

$\text{Proj}_i = P$  ist Bernoulli  
verteilt zum  
Parameter  $p$

Alternativer Weg:

(Erwartungswert der Binomialverteilung =

$$\sum_{k=0}^n k \cdot b_{n,p}(k) = \sum_{k=1}^n k \cdot \binom{n}{k} \cdot p^k \cdot (1-p)^{n-k} =$$

$$= \sum_{k=1}^n k \cdot \frac{n!}{k!(n-k)!} p^k (1-p)^{n-k} = \sum_{k=1}^n \frac{n \cdot (n-1)!}{(k-1)!(n-k)!} p^k (1-p)^{n-k}$$

$$= n \cdot p \sum_{k=1}^n \binom{n-1}{k-1} p^{k-1} (1-p)^{n-k} = n \cdot p \sum_{j=0}^{n-1} \binom{n-1}{j} p^j (1-p)^{n-1-j}$$

$$= n \cdot p \left( \sum_{i=0}^{n-1} b_{n-1,p}(i) \right) = \underline{\underline{np}}$$

Satz: (Erwartungswert der Produkt von unabhängige ZV)

$Z, Y : \Omega \rightarrow \mathbb{R}$  unabhängige ZV mit existierende Erwartungswerte  $E(Z), E(Y)$

$\Rightarrow$  EW von  $Z \cdot Y$  auch existiert

$$\text{und } E(Z \cdot Y) = E(Z) \cdot E(Y)$$

Beweis: ① Existenz

$$\sum_{c \in \text{elm}(YZ)} |c| \cdot P(YZ=c) = \sum_{c \in \text{elm}(YZ)} |c| \cdot P\left(\bigcup_{c \in \text{elm}Y \times \text{elm}Z} (\{Y=c\} \cap \{Z=c\})\right)$$

$$= \sum_{c \in \text{elm}(YZ)} |c| \cdot \sum_{c \in \text{elm}Y \times \text{elm}Z} P(\{Y=c\} \cap \{Z=c\}) =$$

$$= \sum_{c \in \text{elm}(YZ)} |c| \cdot \sum_{c \in \text{elm}Y \times \text{elm}Z} P(Y=c) \cdot P(Z=c) =$$

$$= \sum_{c \in \text{elm}Y \times \text{elm}Z} P(Y=c) \sum_{c \in \text{elm}(YZ)} |c| \cdot P(Z=c)$$

$$= \sum_{c \in \text{elm}Y \times \text{elm}Z} P(Y=c) \sum_{d \in \text{elm}(YZ)} |cd| \cdot P(Z=d)$$

$$= \sum_{c \in \text{elm}Y \times \text{elm}Z} P(Y=c) \sum_{d \in \text{elm}(Z)} |cd| \cdot P(Z=d)$$

absolute convergence

$$\left( \sum_{c \in \text{elm}Y} |c| \cdot P(Y=c) \right) \cdot \left( \sum_{d \in \text{elm}Z} |d| \cdot P(Z=d) \right) = E(Y) \cdot E(Z) < \infty$$

② Wiederholen die ganze Rechnung - OHNE Betrag

$$E(YZ) := \sum_{c \in \text{Im } Y} c P(Y=c) = \dots$$

$$\dots = \left( \sum_{c \in \text{Im } Y} c P(Y=c) \right) \cdot \left( \sum_{d \in \text{Im } Z} d P(Z=d) \right) = E(Y) \cdot E(Z)$$

□