

Vorlesung 9b

Bedingte Verteilung, bedingte Wahrscheinlichkeiten

1. Zerlegung der gemeinsamen Verteilung

(Buch S. 111)

Bisher legten wir das Hauptaugenmerk auf den

Aufbau der gemeinsamen Verteilung von X_1 und X_2

aus der Verteilung ρ von X_1

und Übergangswahrscheinlichkeiten $P(a_1, \cdot)$:

$$\mathbf{P}(X_1 = a_1, X_2 = a_2) := \rho(a_1)P(a_1, a_2)$$

Jetzt:

Zerlegung der gemeinsamen Verteilung von X_1 und X_2

in die Verteilung von X_1

und die *bedingte Verteilung* von X_2 gegeben X_1

$$\mathbf{P}(X_1 = a_1, X_2 = a_2) = \mathbf{P}(X_1 = a_1) \frac{\mathbf{P}(X_1 = a_1, X_2 = a_2)}{\mathbf{P}(X_1 = a_1)}$$

Sei X_1 eine diskrete Zufallsvariable mit Zielbereich S_1
und X_2 eine Zufallsvariable mit Zielbereich S_2 .

Dann ist die

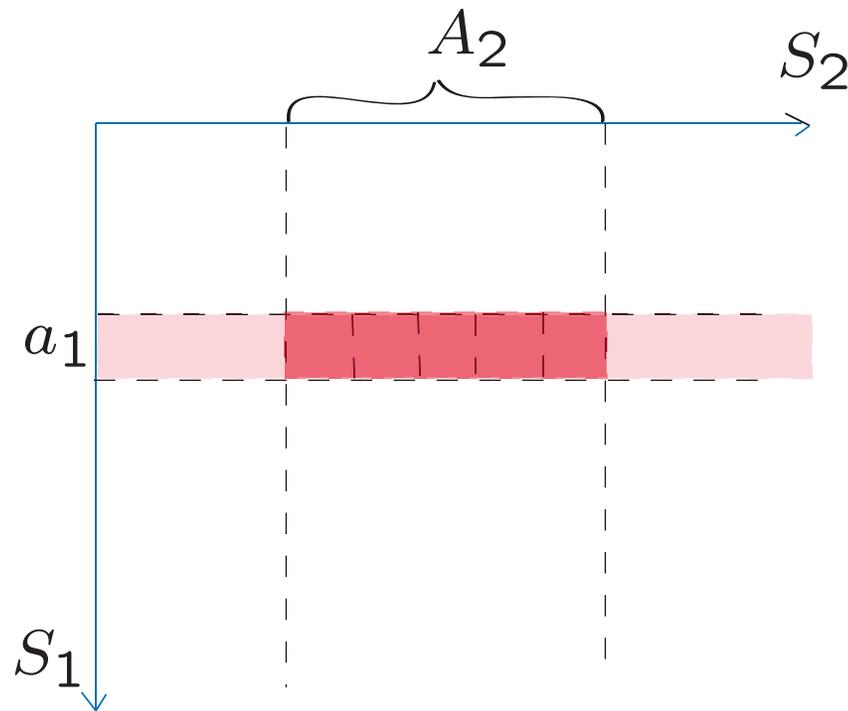
bedingte Wahrscheinlichkeit von $\{X_2 \in A_2\}$,

gegeben $\{X_1 = a_1\}$

definiert als

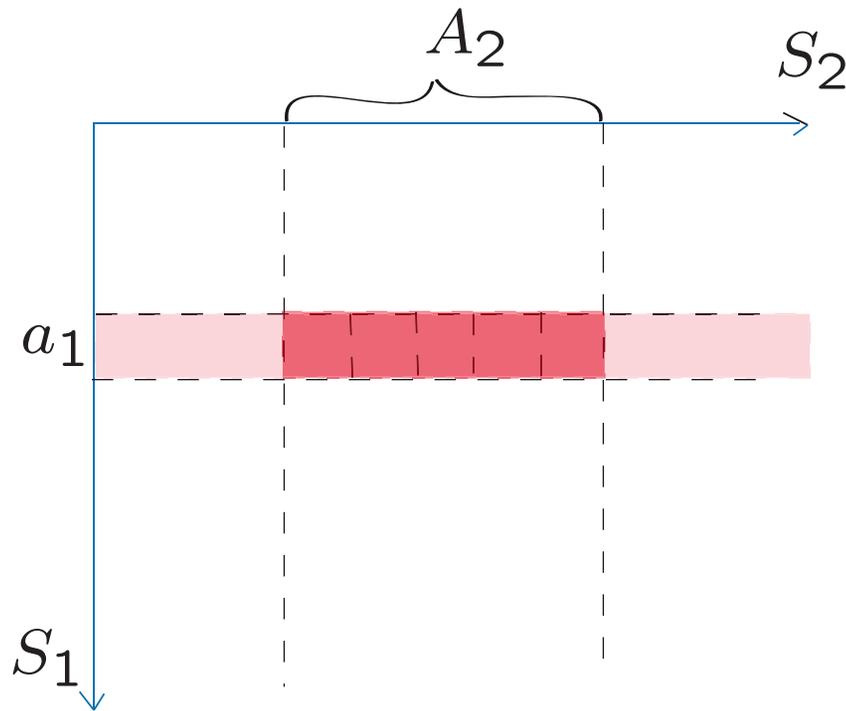
$$\mathbf{P}(X_2 \in A_2 \mid X_1 = a_1) := \frac{\mathbf{P}(X_1 = a_1, X_2 \in A_2)}{\mathbf{P}(X_1 = a_1)} .$$

In der Matrix der gemeinsamen Verteilungsgewichte
 $\mu(a_1, a_2) = \mathbf{P}(X_1 = a_1, X_2 = a_2)$
ist $\mathbf{P}(X_2 \in A_2 | X_1 = a_1)$ das relative Gewicht von A_2
bezogen auf das **Gesamtgewicht der Zeile a_1**



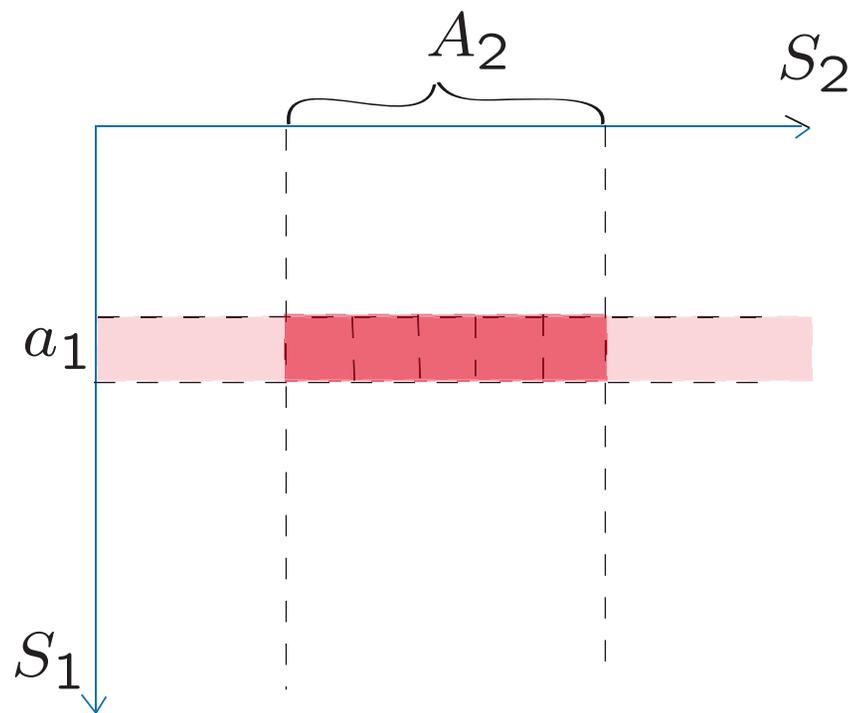
Die Verteilung $\mathbf{P}(X_2 \in \cdot | X_1 = a_1)$

heißt die *bedingte Verteilung* von X_2 , gegeben $\{X_1 = a_1\}$.



Definieren wir Übergangswahrscheinlichkeiten durch

$$P_{a_1}(X_2 \in A_2) := P(X_2 \in A_2 \mid X_1 = a_1)$$



Definieren wir Übergangswahrscheinlichkeiten durch

$$\mathbf{P}_{a_1}(X_2 \in A_2) := \mathbf{P}(X_2 \in A_2 \mid X_1 = a_1)$$

dann bekommen wir die
aus den vorigen Vorlesungen vertraute Formel

$$\mathbf{P}(X_1 = a_1, X_2 \in A_2) = \mathbf{P}(X_1 = a_1) \mathbf{P}_{a_1}(X_2 \in A_2).$$

2. “Wie war der erste Schritt?”

(Buch S. 111-112)

Bei der Untersuchung von zwei Zufallsvariablen X_1, X_2
kann man immer
zu einer **2-stufigen Betrachtungsweise** übergehen.

Man kann dabei wählen,
ob man X_1 in die erste Stufe aufnimmt oder in die zweite.

Beispiel:

Es seien Y und Z unabhängige \mathbb{Z} -wertige Zufallsvariable und

$$X_1 := Y, X_2 := Y + Z.$$

Wir haben gesehen:

Die bedingte Verteilung von $Y + Z$, gegeben $\{Y = a\}$,
ist die Verteilung von $a + Z$.

Was ergibt sich für die bedingte Verteilung von Y ,
gegeben $\{Y + Z = b\}$?

“Wie war der erste Schritt?”

Die bedingte Verteilung von Y , gegeben $Y + Z = b$,
hat die Gewichte

$$\mathbf{P}(Y = a \mid Y + Z = b) = \frac{\mathbf{P}(Y = a) \mathbf{P}(Z = b - a)}{\mathbf{P}(Y + Z = b)} .$$

Ein instruktiver Spezialfall:

Y und Z seien unabhängig und $\text{Geom}(p)$ -verteilt. Dann ist

$$\mathbf{P}(Y = a) \mathbf{P}(Z = b - a) = q^{a-1} p q^{(b-a)-1} p = p^2 q^{b-2} .$$

Dieses hängt nicht von a ab.

Also ist die bedingte Verteilung von Y gegeben $\{Y + Z = b\}$
die uniforme Verteilung auf $\{1, \dots, b - 1\}$

Das ist auch ohne Rechnung plausibel:

Gegeben, dass in einem p -Münzwurf
der zweite Erfolg beim b -ten Versuch kommt,
ist der Zeitpunkt des ersten Erfolges

uniform verteilt auf $\{1, \dots, b - 1\}$.

3. “Wann kamen die erfolgreichen Würfe”?

Beispiel: Erfolgreiche Würfe beim Münzwurf

Bei einem 10-maligen p -Münzwurf sei

K die Anzahl der Erfolge,

und $G \subset \{1, \dots, 10\}$ die zufällige Menge der Zeiten,
zu denen die Erfolge eintreten.

Wie ist die bedingte Verteilung von G , gegeben $\{K = 4\}$?

Für jede 4-elementige Teilmenge a von $\{1, \dots, 10\}$ ist

$$\mathbf{P}(K = 4, G = a) = \mathbf{P}(G = a) = p^4(1 - p)^6.$$

Das hängt nicht von a ab, also ist
die bedingte Verteilung von G uniform.

4. Bedingte Dichten

(Buch S. 112)

Ist $f(a_1, a_2) da_1 da_2$ gemeinsame Dichte von X_1 und X_2
und $f_1(a_1) da_1$ Dichte von X_1 ,

dann setzen wir

$$\mathbf{P}(X_2 \in da_2 | X_1 = a_1) := \frac{f(a_1, a_2)}{f_1(a_1)} da_2$$

und sprechen von der

bedingten Dichte von X_2 , gegeben $\{X_1 = a_1\}$.

Beispiel: Exponentialverteilte Summanden

Y und Z seien unabhängig und $\text{Exp}(1)$ -verteilt.

Was ist die bedingte Dichte von Y , gegeben $\{Y + Z = b\}$?

Die gemeinsame Dichte von Y und $Y + Z$ ist

$$e^{-a} e^{-(b-a)} da db = e^{-b} da db, \quad 0 \leq a \leq b$$

Die Dichte von $Y + Z$ ist $\left(\int_0^b da\right) e^{-b} db = b e^{-b} db$

Also:

$$\mathbf{P}(Y \in da | Y + Z = b) = \frac{1}{b e^{-b}} e^{-b} da = \frac{1}{b} da, \quad 0 \leq a \leq b.$$

Münzwurf mit zufälliger Erfolgswahrscheinlichkeit

$$\mathbf{P}(U \in du, X_n = k) = du \binom{n}{k} u^k (1 - u)^{n-k}$$

$$\mathbf{P}(X_n = k) = \frac{1}{n + 1} \quad (\text{vgl. Vorlesung 8b})$$

$$\frac{\mathbf{P}(U \in du, X_n = k)}{\mathbf{P}(X_n = k)} = du \binom{n}{k} u^k (1 - u)^{n-k} / \frac{1}{n + 1}$$

$$\mathbf{P}(U \in du | X_n = k) = \frac{(n+1)!}{k!(n-k)!} u^k (1 - u)^{n-k} du$$

(die sogenannte Beta(1 + k, 1 + n - k)-Verteilung)

5. Bedingter Erwartungswert

In einem zweistufigen Experiment hatten wir

$$\mathbf{E}_{a_1}[h(X_1, X_2)] = \sum_{a_2 \in S_2} h(a_1, a_2) \mathbf{P}_{a_1}(X_2 = a_2)$$

Wegen

$$\mathbf{P}_{a_1}(X_2 = a_2) = \mathbf{P}(X_2 = a_2 \mid X_1 = a_1)$$

ist damit die folgende Definition konsistent:

*Bedingter Erwartungswert von $h(X_1, X_2)$,
gegeben $\{X_1 = a_1\}$:*

$$\begin{aligned} & \mathbf{E}[h(X_1, X_2) \mid X_1 = a_1] \\ := & \sum_{a_2 \in S_2} h(a_1, a_2) \mathbf{P}(X_2 = a_2 \mid X_1 = a_1) \end{aligned}$$

Bedingte Erwartung von $h(X_1, X_2)$, gegeben X_1 :

$$\begin{aligned} & \mathbf{E}[h(X_1, X_2) \mid X_1] := e(X_1), \\ & \text{mit} \\ & e(a_1) := \mathbf{E}[h(X_1, X_2) \mid X_1 = a_1]. \end{aligned}$$

Zum Merken:

Der **bedingte Erwartungswert** von Y , gegeben $X = x$

(Symbol : $\mathbf{E}[Y \mid X = x]$ oder $\mathbf{E}_x[Y]$)

ist *der Erwartungswert unter der bedingten Verteilung*.

Im diskreten Fall

$$\sum_y y \mathbf{P}(Y = y \mid X = x),$$

und im Fall von Dichten

$$\int y \frac{f(x, y)}{f_1(x)} dy.$$

Beispiel:

Z_1, \dots, Z_{10} sei ein p -Münzwurf der Länge 10, $K := \sum_{i=1}^{10} Z_i$.

Die *Runs* in (z_1, \dots, z_n) sind die
(in keinem größeren Block enthaltenen)
Blöcke aus nur Nullen oder nur Einsen.

Z. B. hat $(0, 1, 1, 0, 0, 1, 1, 0, 0, 0)$ fünf Runs:
0, 11, 00, 11, 000.

Sei R die Anzahl der Runs in (Z_1, \dots, Z_{10}) .

Gefragt ist nach $\mathbf{E}[R|K = 4]$.

$$\begin{aligned}
 R &= \sum_{i=1}^n I_{\{\text{beim } i\text{-ten Wurf beginnt ein Run}\}} \\
 &= 1 + \sum_{i=1}^9 I_{\{Z_i \neq Z_{i+1}\}}.
 \end{aligned}$$

Und die bedingte Verteilung von (Z_1, \dots, Z_{10}) gegeben $K = 4$ entsteht so, dass man aus den Plätzen $1, \dots, 10$ rein zufällig 4 auswählt, auf die man die 4 Einsen setzt.

$$\begin{aligned}
 &P(Z_i \neq Z_{i+1} | K = 4) = 2 \cdot \frac{4}{10} \cdot \frac{6}{9} \quad (\text{warum?}), \\
 \text{also ist der gesuchte Wert gleich} & \quad 1 + 9 \cdot 2 \cdot \frac{4}{10} \cdot \frac{6}{9} = \frac{29}{5}.
 \end{aligned}$$

Beispiel:

Z_1, Z_2, \dots sei ein Münzwurf mit uniform auf $[0, 1]$ verteiltem zufälligem Erfolgsparameter U ,

X_n sei die Anzahl der Erfolge in den ersten n Versuchen.

Gefragt ist nach $\mathbf{E}[U \mid X_n = k]$. Wir wissen schon:

Die bedingte Dichte von U gegeben $\{X_n = k\}$ ist

$$\mathbf{P}_k(U \in du) = \frac{1}{\frac{1}{n+1}} \binom{n}{k} u^k (1-u)^{n-k} du$$

$$\begin{aligned}
\mathbf{E}[U \mid X_n = k] &= \int \frac{1}{\frac{1}{n+1}} \binom{n}{k} u^{k+1} (1-u)^{n-k} du \\
&= \frac{k+1}{n+2} \int \frac{1}{\frac{1}{n+2}} \binom{n+1}{k+1} u^{k+1} (1-u)^{(n+1)-(k+1)} du \\
&= \frac{k+1}{n+2}.
\end{aligned}$$

Man nennt dies auch den

Bayes-Schätzer für die Erfolgswahrscheinlichkeit

(bei a priori uniform verteilter Erfolgswahrscheinlichkeit).

6. Bedingte Wahrscheinlichkeiten

(Buch S. 115-117)

Definition.

Seien E_1, E_2 Ereignisse. Dann ist die *bedingte Wahrscheinlichkeit von E_2 , gegeben E_1* , definiert als

$$\mathbf{P}(E_2 | E_1) := \frac{\mathbf{P}(E_2 \cap E_1)}{\mathbf{P}(E_1)} = \mathbf{P}(I_{E_2} = 1 | I_{E_1} = 1)$$

... die Wahrscheinlichkeit von E_2 , wenn man schon weiß, dass E_1 eingetreten ist.

Eine vertraute Regel (für zweistufige Experimente)
im neuen Gewand:

Formel für die totale Wahrscheinlichkeit:

$$\mathbf{P}(X_2 \in A_2) = \sum_{a_1 \in S_1} \mathbf{P}(X_1 = a_1) \mathbf{P}(X_2 \in A_2 \mid X_1 = a_1)$$

Zweistufigkeit - Spieß umgedreht:

$$\mathbf{P}(X_1 = a_1 | X_2 = a_2) = \frac{\mathbf{P}(X_2=a_2 | X_1=a_1)\mathbf{P}(X_1=a_1)}{\mathbf{P}(X_2=a_2)}$$

Formel von Bayes:

$$\mathbf{P}(X_1 = a_1 | X_2 = a_2) = \frac{\mathbf{P}(X_2=a_2 | X_1=a_1)\mathbf{P}(X_1=a_1)}{\sum_{b \in S_1} \mathbf{P}(X_2=a_2 | X_1=b)\mathbf{P}(X_1=b)}$$

$$\mathbf{P}(E_1 | E_2) = \frac{\mathbf{P}(E_2 | E_1)\mathbf{P}(E_1)}{\mathbf{P}(E_2 | E_1)\mathbf{P}(E_1) + \mathbf{P}(E_2 | E_1^c)\mathbf{P}(E_1^c)}$$

Beispiel: Bei einer bestimmten Reihenuntersuchung wird eine kranke Person in 100% der Fälle positiv getestet, eine gesunde Person in 1%.

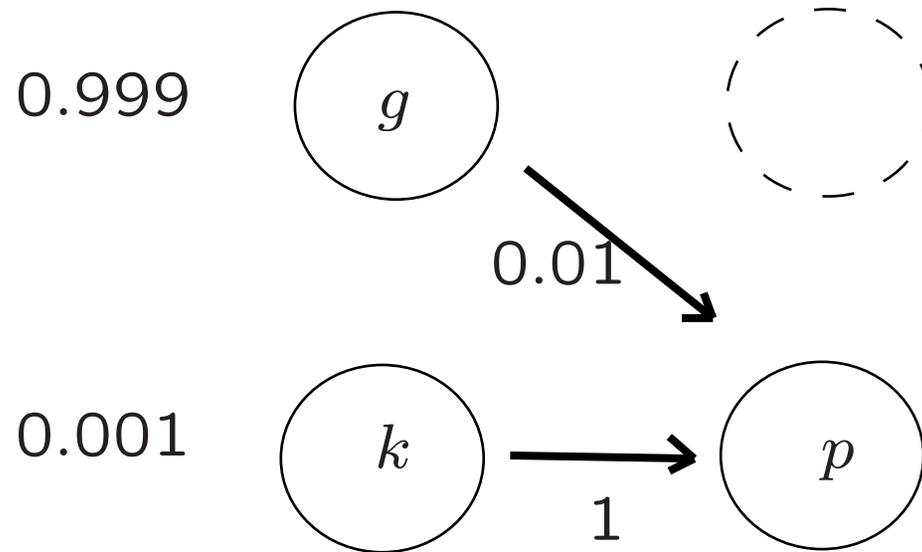
Wie groß ist die Wahrscheinlichkeit, dass eine positiv getestete Person wirklich krank ist?

Der Prozentsatz der kranken Personen sei 0.1% .

X_1 sei der Gesundheitszustand ($S_1 = \{g, k\}$),

X_2 der Testbefund ($S_2 = \{p, n\}$)

(X_1, X_2) entsteht über ein zweistufiges Experiment:



$$\mathbf{P}(X_1 = k | X_2 = p) = \frac{\mathbf{P}(X_1 = k, X_2 = p)}{\mathbf{P}(X_2 = p)}$$

$$= \frac{0.001 \cdot 1}{0.999 \cdot 0.01 + 0.001 \cdot 1} \approx \frac{1}{11}$$

7. Gedächtnislosigkeit der geometrischen und der Exponentialverteilung

(Buch S. 116)

Gedächtnislosigkeit der geometrischen Verteilung:

T sei $\text{Geom}(p)$ -verteilt. Dann gilt

$$\mathbf{P}(T > k + l \mid T > k) = q^{k+l} / q^k = q^l .$$

Die bedingte Verteilung von $T - k$, gegeben $\{T > k\}$,
ist somit gleich $\text{Geom}(p)$.

Die Kenntnis, dass T einen Wert größer als k annimmt,
ändert also die Verteilung für die “restliche Wartezeit” nicht.

Gedächtnislosigkeit der Exponentialverteilung

Für exponentialverteiltes T zum Parameter λ gilt für $r, s > 0$

$$\mathbf{P}(T > r + s \mid T > r) = e^{-\lambda s}.$$

Die bedingte Verteilung von $T - s$, gegeben $\{T > s\}$,
ist somit gleich $\text{Exp}(\lambda)$.