

Vorlesung 8b

Zweistufige Zufallsexperimente

Teil 1

Stellen wir uns ein zufälliges Paar $X = (X_1, X_2)$ vor,
das auf zweistufige Weise zustande kommt:

es gibt eine Regel, die besagt, wie X_2 verteilt ist,
gegeben dass X_1 den Ausgang a_1 hat.

Beispiel 1:

In Stufe 1

wird eine (zufällige) reelle Zahl eingestellt.

In Stufe 2 wird

ein um diese Zahl standard-normalverteiltes Ergebnis
produziert:

Gegeben $X_1 = a_1$

hat X_2 die Verteilung $N(a_1, 1)$.

Beispiel 2:

In Stufe 1 wird (aus einer Population) ein Mensch ausgewählt.

Dieser hat eine bestimmte Krankheit ($\{X_1 = 1\}$)

oder er hat sie nicht ($\{X_1 = 0\}$).

In Stufe 2 wird dieser Mensch medizinisch getestet:

Gegeben $\{X_1 = 1\}$ sei der Test positiv mit W'keit 1.

Gegeben $\{X_1 = 0\}$ sei der Test positiv mit W'keit 0.01.

Beispiel 3:

In Stufe 1 entscheiden wir uns
mit Wahrscheinlichkeit p für einen fairen Würfel
und mit W'keit $1 - p$ für einen gezinkten: alle 6 Seiten mit 6.
 $X_2 :=$ die dann geworfene Augenzahl.

$$\mathbf{P}_{\text{fair}}(X_2 = 6) = 1/6$$

$$\mathbf{P}_{\text{gezinkt}}(X_2 = 6) = 1.$$

$$\mathbf{P}(X_2 = 6) = p \cdot 1/6 + (1 - p) \cdot 1.$$

Zweistufige Zufallsexperimente - der diskrete Fall:

Sei $X = (X_1, X_2)$ ein zufälliges Paar
mit diskretem Zielbereich $S = S_1 \times S_2$.

Für jedes $a_1 \in S_1$ sei $P(a_1, \cdot)$ eine Verteilung auf S_2

Vorstellung: gegeben $X_1 = a_1$

hat die die Zufallsvariable X_2 die Verteilung $P(a_1, \cdot)$.

Schreibweise:

$$P(a_1, a_2) = \mathbf{P}_{a_1}(X_2 = a_2) .$$

Aus der Verteilung ρ von X_1
und den *Übergangsverteilungen* P
gewinnt man die gemeinsame Verteilung von X_1 und X_2 :

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

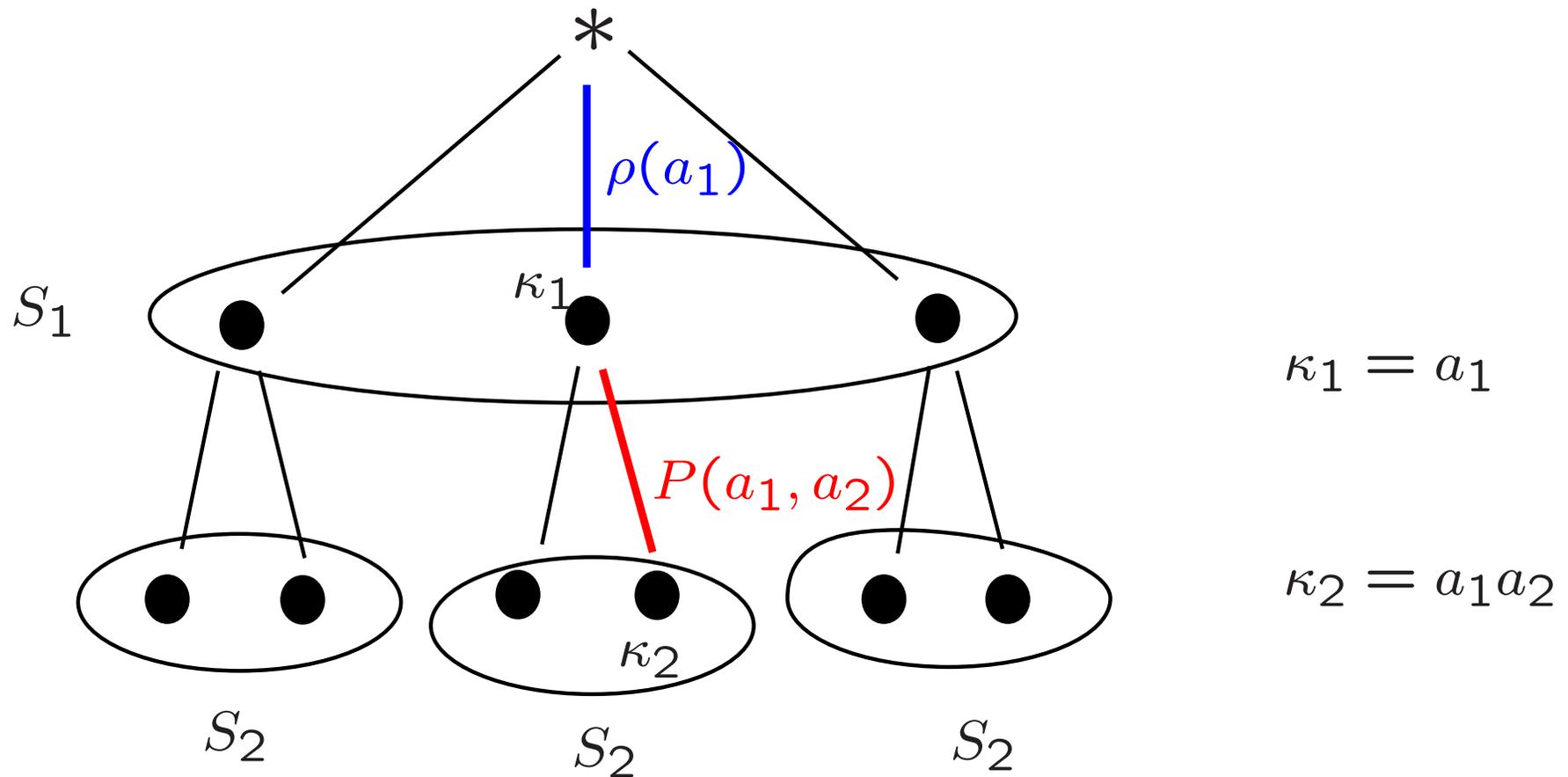
oder anders geschrieben

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

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

Wir bemerken: Genau dann
hängen die Verteilungen $\mathbf{P}_{a_1}(X_2 \in \cdot)$ nicht von a_1 ab,
wenn X_1 und X_2 unabhängig sind.

Ein zweistufiges Zufallsexperiment
kann in seiner Abfolge
durch einen *Baum der Tiefe 2* veranschaulicht werden:



$$P(X_1 = a_1, X_2 = a_2) = \rho(a_1)P(a_1, a_2).$$

(Produkt der Kantengewichte von * zum Knoten κ_2)

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

Summiert über $a_2 \in A_2$, mit $A_2 \subset S_2$, erhält man daraus:

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

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

Summation über $a_1 \in A_1$, mit $A_1 \subset S_1$:

$$\mathbf{P}(X_1 \in A_1, X_2 \in A_2)$$

$$= \sum_{a_1 \in A_1} \mathbf{P}(X_1 = a_1) \mathbf{P}_{a_1}(X_2 \in A_2) .$$

$$\begin{aligned} \mathbf{P}(X_1 \in A_1, X_2 \in A_2) \\ = \sum_{a_1 \in A_1} \mathbf{P}(X_1 = a_1) \mathbf{P}_{a_1}(X_2 \in A_2). \end{aligned}$$

Speziell mit $A_1 = S_1$ bekommt man die

Formel von der totalen Wahrscheinlichkeit:

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

Diese zerlegt

die Wahrscheinlichkeit des Ereignisses $\{X_2 \in A_2\}$

nach den Ausgängen von X_1 .

Ist $S_2 \subset \mathbb{R}$, dann setzen wir für jedes $a_1 \in S_1$

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

vorausgesetzt, die rechte Seite existiert,

und sprechen vom

Erwartungswert von X_2 , gegeben $X_1 = a_1$.

$$\begin{aligned}
\mathbf{E}[X_2] &= \sum_{a_2 \in S_2} a_2 \mathbf{P}(X_2 = a_2) \\
&= \sum_{a_1 \in S_1} \sum_{a_2 \in S_2} a_2 \mathbf{P}(X_1 = a_1, X_2 = a_2) \\
&= \sum_{a_1 \in S_1} \sum_{a_2 \in S_2} a_2 \mathbf{P}(X_1 = a_1) \mathbf{P}_{a_1}(X_2 = a_2) \\
&= \sum_{a_1 \in S_1} \mathbf{E}_{a_1}[X_2] \mathbf{P}(X_1 = a_1).
\end{aligned}$$

Also haben wir die einprägsame Formel

$$\mathbf{E}[\mathbf{E}_{X_1}[X_2]] = \mathbf{E}[X_2].$$

(Zerlegung des Erwartungswertes von X_2 nach X_1 .)

Beispiel: Suchen in Listen

(vgl. Buch S. 85-87)

n Namen werden in r Listen einsortiert. Dadurch ergibt sich

eine Besetzung $k = (k_1, \dots, k_r)$.

Jeder Name steht in seiner Liste Nr. j
an einer der Stellen $i = 0, \dots, k_j - 1$.

Stochastisches Modell für die erste Stufe:

Die zufällige Besetzung $Z = (Z_1, \dots, Z_r)$

kommt durch n -maliges Würfeln

mit den Gewichten p_1, \dots, p_r zustande.

Aus den n Namen wird rein zufällig einer herausgegriffen.

Es sei M die Stelle, die er in seiner Liste einnimmt.

Aufgabe: Berechne $\mathbf{E}[M]$.

(Dieser Erwartungswert beschreibt die mittlere Suchzeit
nach einem zufälligen Namen,
wenn man auf Grund einer mitgelieferten Kennzahl weiß,
in welcher Liste man zu suchen hat;
vgl. Buch S. 86)

Der Erwartungswert von M , gegeben $Z = k$, ist

$$\mathbf{E}_k[M] = \frac{1}{n} \sum_{j=1}^r \sum_{i=0}^{k_j-1} i = \frac{1}{n} \sum_{j=1}^r \frac{k_j(k_j - 1)}{2}.$$

Mit der oben hergeleiteter Zerlegung des Erwartungswertes

$$\mathbf{E}[M] = \mathbf{E}[\mathbf{E}_Z[M]]$$

erhalten wir

$$\mathbf{E}[M] = \frac{1}{n} \sum_{j=1}^r \mathbf{E}\left[\frac{Z_j(Z_j - 1)}{2}\right].$$

Weil nach Annahme Z_j Binomial(n, p_j)-verteilt ist, folgt

$$\begin{aligned}\mathbf{E}[Z_j^2] &= \mathbf{Var}Z_j + (\mathbf{E}[Z_j])^2 \\ &= np_j(1 - p_j) + (np_j)^2 = p_j^2 n(n - 1) + np_j.\end{aligned}$$

Weiter ergibt sich

$$\frac{1}{2n}(\mathbf{E}[Z_j^2] - \mathbf{E}[Z_j]) = \frac{1}{2}p_j^2(n - 1),$$

$$\mathbf{E}[M] = \frac{n - 1}{2}(p_1^2 + \dots + p_r^2).$$

$$\mathbf{E}[M] = \frac{n-1}{2}(p_1^2 + \dots + p_r^2) .$$

Im Fall uniformer Gewichte

$$p_1 = \dots = p_r = 1/r$$

ergibt sich

$$\mathbf{E}[M] = \frac{n-1}{2r} .$$

Eine Modifikation des vorigen Beispiels:

Sei Z wieder multinomial (n, p_1, \dots, p_r) verteilt,

J sei unabhängig von K , mit $\mathbf{P}(J = j) = p_j, \quad j = 1, \dots, r.$

Berechne den Erwartungswert von $X := Z_J.$

(Dieser Erwartungswert beschreibt die mittlere Suchzeit
nach einem in den Listen nicht vorhandenen Namen,
vgl. Buch S. 85)

Wir zerlegen $\mathbf{E}[X]$ nach den Ausgängen von Z :

$$\mathbf{E}[X] = \mathbf{E}[\mathbf{E}_Z[X]] = \sum_k \mathbf{P}(Z = k) \mathbf{E}_k[X]$$

$$= \sum_k \mathbf{P}(Z = k) \sum_{j=1}^r p_j k_j$$

$$= \sum_{j=1}^r p_j \sum_k \mathbf{P}(Z = k) k_j$$

$$= \sum_{j=1}^r p_j \mathbf{E}Z_j = n \sum_{j=1}^r p_j^2.$$

Im Fall uniformer Gewichte

$$p_1 = \dots = p_r = 1/r$$

ergibt sich

$$\mathbf{E}[X] = \frac{n}{r}.$$

Im Vergleich dazu war (siehe voriges Beispiel)
die mittlere “Suchtiefe” eines rein zufällig aus den n
herausgegriffenen Namens

$$\mathbf{E}[M] = \frac{n - 1}{2r}.$$