

# 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  $\rho$  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

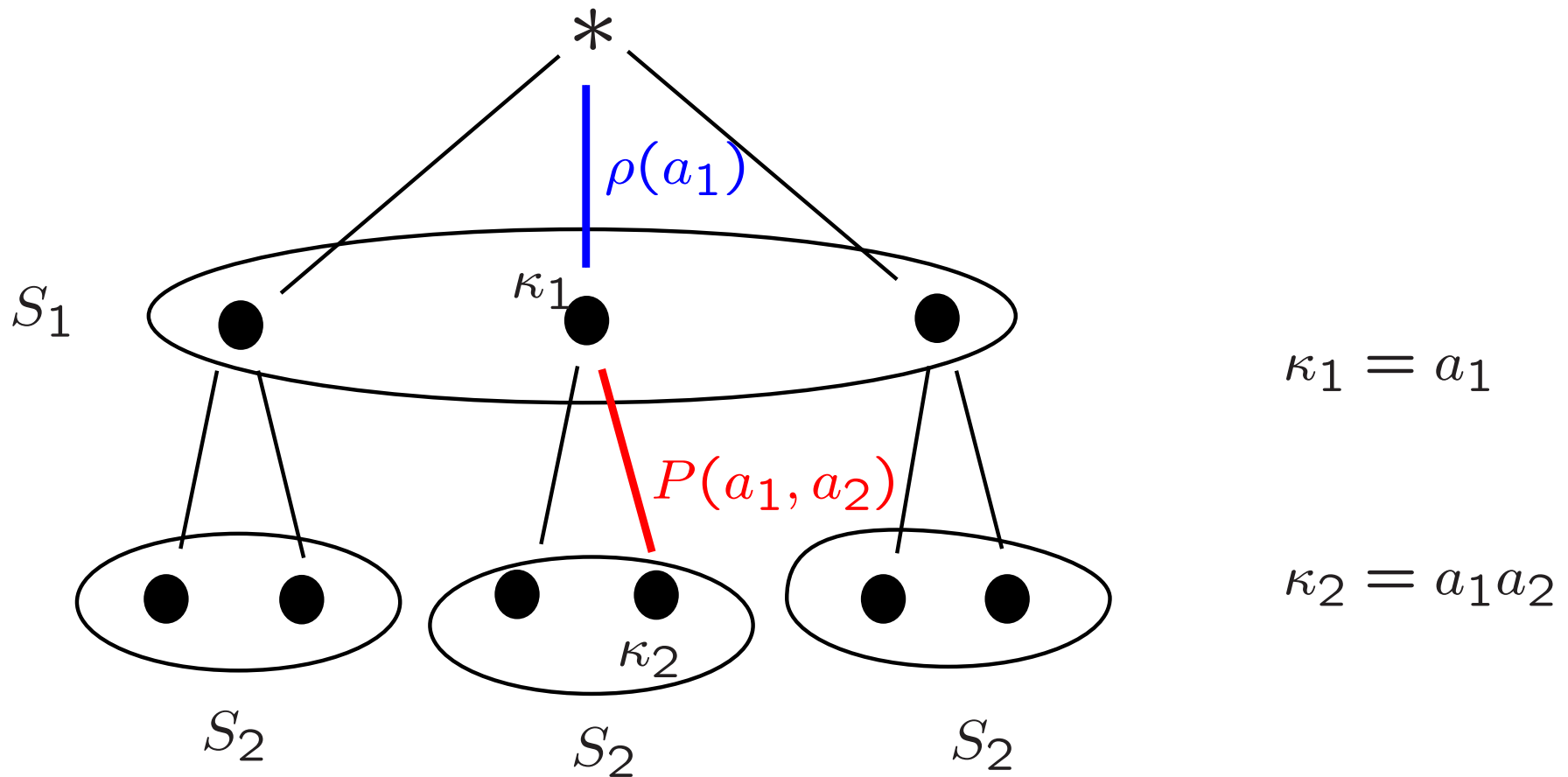
$$\mathbf{P}(X_1 = a_1, X_2 = a_2) = \mathbf{P}(X_1 = a_1) \mathbf{P}_{a_1}(X_2 = a_2) .$$

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

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  $\kappa_2$ )

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

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

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