Algorithmen, Wahrscheinlichkeit und Information

Bedingter Erwartungswert:

$$\begin{split} P_{X} : \sum_{x} x \cdot P_{X}(x) \\ P_{X|Y=y} : \\ \underline{\text{Def.:}} & \text{ E}[\mathbf{X}|\mathbf{Y}=\mathbf{y}] \sum_{x \in X} x \cdot P_{X|Y=y}(x) \\ \mathbf{Bsp.:} & X_{1}, X_{2} \text{ sind uniform in } [1, \mathbf{k}] \\ Z = X_{1} + X_{2} \\ E[X_{i}] = \frac{k+1}{2} \\ E[Z] = E[X_{1} + X_{2}] = E[X_{1}] + E[X_{2}] = k+1 \\ E[Z \mid X_{1} = 1] = E[X_{1} + X_{2} \mid X_{1} = 1] = E[X_{2} + 1] = E[X_{2}] + 1 = \frac{k+1}{2} + 1 \\ \underline{\text{Theorem:}} & \text{Für ZV X und Y} \\ E[X] = \sum_{y \in Y} P_{Y}(y) E[X \mid Y = y] \\ \underline{\text{Bew.:}} \\ & \rightarrow \sum_{y} P_{Y}(y) \cdot \sum_{x} x \cdot P_{X|Y=y}(x) \\ & = \sum_{x} \sum_{y} x \cdot P_{X}(y) \cdot P_{X|Y=y}(x) \\ & = \sum_{x} \sum_{y} x \cdot P_{X}(x) \cdot P_{Y|X=x}(y) \\ & = \sum_{x} x \cdot P(X = x) \cdot \sum_{y} P(Y = y \mid X = x) \\ & = \sum_{x} x \cdot P(X = x) \cdot 1 \\ E[X \mid Y = y] \neq E[X \mid Y] \end{split}$$

Bedingter Erwartungswert gegeben eine ZV

 $\overline{E[X|Y]}$ bezeichnet eine ZV A=f(Y) $\in \mathbb{R}$, die mit WSK $P_Y(y)$ den Wert a = E[X|Y=y]

Bsp.:
$$Z = X_1 + X_2, X_1, X_2 \in {}_{\mathbf{R}}[1, k]$$

$$E[Z|X_1 = x_1] \text{ für } x_1 \in [1, k]$$

Bsp.:
$$Z = X_1 + X_2, X_1, X_2 \in {}_{\mathbf{R}}[1, k]$$
 $\mathbf{E}[\mathbf{Z}|\ X_1 = x_1]$ für $x_1 \in [1, k]$ $\rightarrow \sum_{z=2}^{2k} z \cdot P_{Z|X_1 = x_1}(z) = \sum_{x_2 = 1}^k (x_1 + x_2) \cdot P_{Z|X_1 = x_1}(z) = x_1 + \sum_{x_2 = 1}^k x_2 \cdot P_{X_2}(x_2) = x_1 + E[X_2] = x_1 + \frac{k+1}{2}$

$$P_{X_1}(x_1) = \frac{1}{k}$$

$$E[E[Z \mid X_1]] = \sum_{X_1} E[Z \mid X_1 = x_1] \cdot P_{X_1}(x_1)$$

$$= \sum_{X_1} \frac{1}{k} \cdot (x_1 + \frac{k+1}{2}) = \sum_{X_1=1}^{k} \frac{1}{k} \cdot x_1 + \frac{k+1}{2} = k+1 = E[Z]$$

Algorithmen für zufällige Permutationen 1, ..., n

```
Geg.: random(1,k) \to zuf. Zahl n [1,k]
1) \underline{\text{for}}\ i = 1, \ldots, n \ \underline{\text{do}}
i \leftarrow random(1,n)
while j \in \{\Pi_1, \Pi_1, \dots \Pi_{i-1}\}
\Pi_{\rm i} \leftarrow j
O(n^2) Operationen
2) j \leftarrow random(1,n!)
\Pi ist j-te Permutation von n Elementen
O(2^n) Error
3) L_1, L_2, \ldots, L_n zufällige Zahlen und sortieren
\underline{\text{for}}\ i = 1, \ldots, n \ \underline{\text{do}}
L_i \leftarrow (i, random(1, n^3))
\sum \leftarrow \operatorname{sort}(\mathbf{L})anhand 2. Komponenten
\underline{\text{for }} i = 1, \dots, n \underline{\text{do}}
\Pi_i \leftarrow L_i 1. Komponente
O(n log(n)) Operationen
4) Linearer Algorithmus: [CLRS]
\underline{\text{for } i = 1, \ldots, \text{n } \underline{\text{do }} \Pi \leftarrow i}
for i = 1, ..., n do
k \leftarrow random(i, n)
swap(\Pi_i, \Pi_k)
O(n) Operationen
```

Def.: Eine m-Permuattion aus Menge G mit n Elementen ist eine Sequenz von m Elementen aus G $\overline{\text{Es gibt }}\binom{m}{n} = \frac{m!}{(n-m)!}$ m-Permutation.

Invariante (*): Vor Iteration i für jede (i-1)-Permutation ρ von [1,n] die Sequenz Π_1,\ldots,Π_{i-1} ist gleich ρ mit WSK $\frac{(n-i+1)!}{n!}$. Verankerung (i-1): jede O-Permutation ist gleich [] mit WSK 1.

Schritt: Sei ρ eine (i-1)-Permutation, $\rho = \rho_1, \dots, \rho_{i-1}$ (1) $P[\Pi_1, \dots, \Pi_{i-1} = \rho_1, \dots, \rho_{i-1}] = \frac{(n-i+1)!}{n!}$ (2) $P[\rho_i = \Pi_i \mid \Pi_1, \dots, \Pi_{i-1} = \rho_1, \dots, \rho_{i-1}] = \frac{1}{n-i+1}$ $(1) \cap (2) \to P[\rho_1, \dots, \rho_i = \Pi_1, \dots, \Pi_i]$ $= P[\rho_1, \dots, \rho_{i-1} = \Pi_1, \dots, \Pi_{i-1}] \cdot P[\rho_i = \Pi_i \mid \Pi_1, \dots, \Pi_{i-1} = \rho_1, \dots, \rho_{i-1}]$ $= \frac{(n-i+1)!}{n!} \cdot \frac{1}{(n-i+1)} = \frac{(n-i)!}{n!} \leftarrow \text{WSK für bestimmte i-Permutation}$

Bernoulli-ZV

Experiment mit WSK p gelingt.

$$P_X(0) = 1 - p$$
 $P_X(1) = p$ $E[X] = p$

Binomialverteilung

WSK für k Erfolge in n unabhängigen Experimenten mit WSK p.

Def.: $B_{n,p} \in [0,n]$

$$P_{B_{n,p}}(k) = \binom{n}{k} \cdot p^k \cdot (1-p)^{n-k} \qquad E[B_{n,p}] = n \cdot p$$

$$B_{n,p} = \sum_{i=1}^n X_i \ (X_i \text{ ist Bernoulli-ZV}))$$

$$E[B_{n,p}] = E\left[\sum_{i=1}^n X_i\right] = \sum_{i=1}^n E[X_i] = \sum_{i=1}^n p = np$$

Geometrische ZV

"Anzahl Versuche bis zum ersten Erfolg"

Def.: ZV X geometrisch verteilt mit Parameter p

$$P_X(n) = (1-p)^{n-1} \cdot p$$

Lemma: Für n > 0, k > 0

 $P[X = n + k \mid X > k] = P[X = n]$ "memory loss"

Bew.:

$$P[X = n + k \mid X > k] = \frac{P[X = n + k \cap X > k]}{P[X > k]} = \frac{P[X = n + k]}{P[X > k]} = \frac{(1 - p)^{n + k - 1} \cdot p}{\sum_{i=k}^{\infty} (1 - p)^{i} \cdot p}$$
$$= \frac{(1 - p)^{n + k - 1} \cdot p}{(1 - p)^{k}} = (1 - p)^{n - 1} \cdot p = P[X = n]$$

Lemma: Erwartungswert einer geometrischen ZV mit Parameter p

$$E[X] = \frac{1}{p}$$

Bew.: Sei X geometrisch verteilt mit Parameter p.

X: Anzahl Versuche bis ersten Erfolg (p).

S: Bernoulli-ZV, ob erster Versuch gelingt (p).

$$E[X] = P[S=0] \cdot E[X \mid S=0] + P[S=1] \cdot E[X \mid S=1] = (1-p) \cdot E[X \mid S=0] + p$$
 Sei Z die Anzahl verbleibender Versuche für S=0.

$$E[X] = (1-p) \cdot E[Z+1] + p = (1-p) \cdot E[Z] + 1 \text{ "memoryloss" } E[X] = E[Z]$$

$$E[X] = (1-p) \cdot E[X] + 1 \rightarrow E[X] = \frac{1}{p}$$