

Fürs

$$\frac{A_{2n+1}}{A_{2n}} = \frac{2n \cdot 2n \cdot \dots \cdot 4 \cdot 4 \cdot 2 \cdot 2}{(2n+1)(2n-1)(2n-1) \dots 3 \cdot 3 \cdot 1} \cdot \frac{2}{\pi}$$

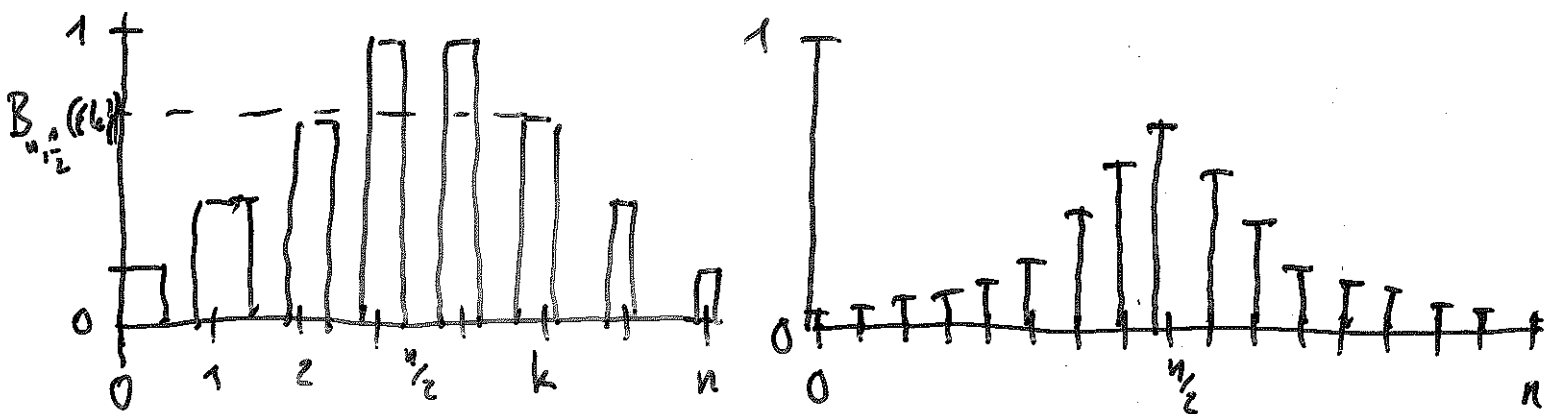
$$= \frac{2^{2n}}{(n!)^2} \prod_{k=1}^n \frac{4k^2}{(4k^2-1)} \cdot \frac{2}{\pi}$$

Also

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{2^{2n}}{(n!)^2} \prod_{k=1}^n \frac{4k^2}{(4k^2-1)} \cdot \frac{2}{\pi} = 1$$

Ziel: Approximation von $B_{n, \frac{1}{2}}(\{k\})$, $0 \leq k \leq n$;

$$B_{n, \frac{1}{2}}(\{k\}) = \binom{n}{k} \left(\frac{1}{2}\right)^n, \quad 0 \leq k \leq n.$$



Die Verteilungen sind symmetrisch bzgl. $\frac{n}{2}$, mit wachsendem n werden die Verteilungen "breiter".

Daher Standardisierung: sei S_n ZV mit Verteilung $B_{n, \frac{1}{2}}$.

Betrachte statt S_n

$$S_n^* = \frac{S_n - \frac{n}{2}}{\sqrt{\frac{n}{4}}} \quad n \in \mathbb{N}$$

Standardisiere auch Wertebereich k , $0 \leq k \leq n$:

$$x_n(k) = \frac{k - \frac{n}{2}}{\sqrt{\frac{n}{4}}}, \quad 0 \leq k \leq n, \quad n \in \mathbb{N}$$

Ziel: Approximation von $B_{n, \frac{1}{2}}(\{k\}) = P(S_n = k)$
 $= P(S_n^* = x_n(k))$,

$0 \leq k \leq n$, $n \in \mathbb{N}$ mit $n \rightarrow \infty$, so def $|x_n(k)| \leq c$ mit $c > 0$.

Es gilt: $\frac{k}{n} = \frac{1}{2} \left(1 + \frac{x_n(k)}{\sqrt{n}} \right)$, $0 \leq k \leq n$, $n \in \mathbb{N}$.

Aus der Stirling-Formel:

$$\begin{aligned} P(S_n^* = x_n(k)) &= \binom{n}{k} \left(\frac{1}{2}\right)^n = \frac{n!}{(n-k)! k!} 2^{-n} \\ &\sim \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \sqrt{\frac{n}{(n-k)k}} \frac{n^n}{k^k (n-k)^{n-k}} 2^{-n} \\ &= \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \sqrt{\frac{n}{(n-k)k}} \left(\frac{n}{k}\right)^k \left(\frac{n}{n-k}\right)^{n-k} 2^{-n} \end{aligned}$$

gleichmäßig in k mit $|x_n(k)| \leq c$.

Gleichmäßig in k mit $|x_n(k)| \leq c$ gilt:

$$\frac{k(n-k)}{n} = n \cdot \frac{k}{n} \cdot \frac{n-k}{n} = \frac{n}{4} \left(1 + \frac{x_n(k)}{\sqrt{n}}\right) \left(1 - \frac{x_n(k)}{\sqrt{n}}\right) \sim \frac{n}{4}.$$

Ferner

$$\begin{aligned} \ln \left[\left(\frac{k}{n}\right)^k \left(\frac{n-k}{n}\right)^{n-k} \cdot 2^n \right] &= k \ln \frac{2k}{n} + (n-k) \ln \frac{2(n-k)}{n} \\ &= n \cdot \frac{1}{2} \left(1 + \frac{x_n(k)}{\sqrt{n}}\right) \ln \left(1 + \frac{x_n(k)}{\sqrt{n}}\right) + \frac{n}{2} \left(1 - \frac{x_n(k)}{\sqrt{n}}\right) \cdot \ln \left(1 - \frac{x_n(k)}{\sqrt{n}}\right) \\ &= \frac{n}{2} \left(1 + \frac{x_n(k)}{\sqrt{n}}\right) \left(\frac{x_n(k)}{\sqrt{n}} - \frac{1}{2} \frac{x_n(k)^2}{n} + O(n^{-3/2})\right) \\ &\quad + \frac{n}{2} \left(1 - \frac{x_n(k)}{\sqrt{n}}\right) \left(-\frac{x_n(k)}{\sqrt{n}} + \frac{1}{2} \frac{x_n(k)^2}{n} + O(n^{-3/2})\right) \\ &= \frac{n}{2} \left(\frac{x_n(k)}{\sqrt{n}} - \frac{1}{2} \frac{x_n(k)^2}{n} + \frac{x_n(k)^2}{n} + O(n^{-3/2})\right) \\ &\quad + \frac{n}{2} \left(-\frac{x_n(k)}{\sqrt{n}} - \frac{1}{2} \frac{x_n(k)^2}{n} + \frac{x_n(k)^2}{n} + O(n^{-3/2})\right) \\ &= \frac{x_n(k)^2}{2} + O(n^{-1/2}) \end{aligned}$$

Insgesamt: für k mit $|x_n(k)| \leq c$, $n \in \mathbb{N}$, gilt

$$B_{n, \frac{1}{2}}(\{k\}) \sim \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \cdot \frac{1}{\sqrt{\frac{n}{4}}} \cdot \exp\left(-\frac{x_n(k)^2}{2}\right).$$

Sei $\varphi(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \exp\left(-\frac{x^2}{2}\right)$, $x \in \mathbb{R}$.

Thm 4: "de Moivre-Laplace (1733/1812)"

Sei $c > 0$. Dann gilt mit $x_n(k) = \frac{k - \frac{n}{2}}{\sqrt{\frac{n}{4}}}$, $0 \leq k \leq n$,

$n \in \mathbb{N}$:

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \max_{|x_n(k)| \leq c} \left| \frac{B_{n, \frac{1}{2}}(k)}{\varphi(x_n(k))} \sqrt{\frac{n}{4}} - 1 \right| = 0.$$

Def: Sei $\mu \in \mathbb{R}$, $\sigma > 0$. Das W. mep $N_{\mu, \sigma}$ auf $(\mathbb{R}, \mathcal{B}^1)$ mit Dichtefunktion

$$\varphi_{\mu, \sigma}(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi} \sigma} \exp\left(-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}\right), \quad x \in \mathbb{R},$$

heißt "Normalverteilung" oder "Gauß-Verteilung" mit

Erwartungswert μ , Varianz σ^2 . $N_{0,1}$ heißt "Standard-normalverteilung".

Kor 1: Für $a, b \in \mathbb{R}$, $a < b$, gilt

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P(a \leq S_n^* \leq b) = \int_a^b \varphi(x) dx = \Phi(b) - \Phi(a),$$

$$\text{wenn } \Phi(y) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^y \exp\left(-\frac{x^2}{2}\right) dx = \int_{-\infty}^y \varphi(x) dx.$$

Φ "VF" der Standardnormalverteilung.

Beweis: Sei $\varepsilon > 0$. Setze $\sigma_n = \sqrt{\frac{n}{4}}$, $n \in \mathbb{N}$.

Dann ex. $n_0 \in \mathbb{N}$, so dass für $n \geq n_0$

$$\max_{k: a \leq x_n(k) \leq b} \left| \frac{\varphi(x_n(k))}{\sigma_n B_{n, \frac{1}{2}}(\{k\})} - 1 \right| < \varepsilon. \quad (\text{Thm 4}).$$

Also

$$\left| \mathbb{P}(a \leq S_n^* \leq b) - \sum_{k: a \leq x_n(k) \leq b} \frac{1}{\sigma_n} \varphi(x_n(k)) \right|$$

$$= \left| \sum_{k: a \leq x_n(k) \leq b} \left[\mathbb{P}(S_n^* = x_n(k)) - \frac{1}{\sigma_n} \varphi(x_n(k)) \right] \right|$$

$$= \left| \sum_{k: a \leq x_n(k) \leq b} \left[B_{n, \frac{1}{2}}(\{k\}) - \frac{1}{\sigma_n} \varphi(x_n(k)) \right] \right|$$

$$= \left| \sum_{k: a \leq x_n(k) \leq b} B_{n, \frac{1}{2}}(\{k\}) \left[1 - \frac{\varphi(x_n(k))}{B_{n, \frac{1}{2}}(\{k\}) \cdot \sigma_n} \right] \right|$$

$$\leq \varepsilon \cdot \sum_{k: a \leq x_n(k) \leq b} B_{n, \frac{1}{2}}(\{k\}) \leq \varepsilon, \quad \text{für } n \geq n_0.$$

Berücksichtige, dass $\sum_{k: a \leq x_n(k) \leq b} \frac{1}{\sigma_n} \varphi(x_n(k))$ Riemann-

Summe von $\int_a^b \varphi(x) dx$.

2.6 Wartezeit - Verteilungen

2.6.1. Negative Binomialverteilung

Eine Urne enthalte weiße ("1") und schwarze ("0") Kugeln. Der Anteil der weißen Kugeln sei $p = p(1)$, $0 \leq p < 1$. Wir interessieren uns für die Zeit, zu der wir r weiße Kugeln gezogen haben (bei Ziehen mit Zurücklegen) (Zeit des r -ten Erfolgs) Mindestens r Züge. Daher besser: Zeit des r -ten Erfolgs - r .

Modellierung: auf unendl. Produkt

$$\tilde{\Omega} = \{0,1\}^{\mathbb{N}}, \quad \text{für } \omega = (\omega_i)_{i \in \mathbb{N}} \in \tilde{\Omega}$$

$$T_r(\omega) = \underbrace{\min \left\{ k : \sum_{i=1}^k \omega_i = r \right\}}_{\text{"Zeit des } r\text{-ten Erfolgs - } r}$$

"Zeit des r -ten Erfolgs - r "

Im folgenden Kapitel werden W. m. auf solchen unendl. Produkten untersucht. Für den Augenblick:

$$\Omega = \mathbb{Z}_+, \quad \tilde{\Omega}_n = \{0,1\}^{r+n}, \quad n \in \mathbb{N}.$$

$$T_r^n: \tilde{\Omega}_n \rightarrow \Omega$$

$$w \mapsto \begin{cases} \min \{k: \sum_{i=1}^k w_i = r\} & \text{falls } \sum_{i=1}^{n+r} w_i \geq r \\ \infty, & \text{sonst.} \end{cases}$$

Sei \tilde{P}_n Bernoulli-Maß auf $\tilde{\Omega}_n$ zum Parameter p ,

$$\text{d.h. } \tilde{P}_n(\{w\}) = p^{\sum_{i=1}^{n+r} w_i} (1-p)^{\sum_{i=1}^{n+r} (1-w_i)}$$

Dann für $k \in \mathbb{N}$

$$\begin{aligned} P(\{k\}) &= \tilde{P}_n(\{T_r^n = k\}) \\ &= \tilde{P}_n(\{w \in \tilde{\Omega}_n: \text{es gibt } S \subset \{1, \dots, n+r-1\}, \\ &\quad |S| = r-1 \text{ mit} \\ &\quad w_i = 1, i \in S, w_{n+r} = 1, w_i = 0 \\ &\quad \text{sonst}\}) \end{aligned}$$

$$= \sum_{S \subset \{1, \dots, n+r-1\}, |S| = r-1} p^r (1-p)^n$$

$$= \binom{n+r-1}{r-1} p^r (1-p)^n$$

Def: Für $r > 0$, $0 \leq p < 1$, heißt das W. maß $\bar{B}_{r,p}$ auf $(\mathbb{Z}_+, \mathcal{P}(\mathbb{Z}_+))$ mit Zähldichte

$$\bar{B}_{r,p}(\{k\}) = \binom{k+r-1}{r-1} p^r (1-p)^k, \quad k \in \mathbb{Z}_+,$$

"negative Binomialverteilung" zu Param. r, p .

Insbesondere heißt

$$G_p(\{k\}) = p(1-p)^k, \quad k \in \mathbb{Z}_+,$$

"geometrische Verteilung" zum Parameter p .

2.6.2 Gamma-Verteilungen

Zurück zum Bsp. der Kfz-Versicherung.

Bei der Herleitung der Poissonverteilung spielten wir für die Anzahl von Schadensmeldungen

im Intervall $[0, t]$ eine Poissonverteilung $P_{\alpha t}$ zum Parameter αt , mit einer Konstanten $\alpha > 0$.

Gesucht: Modell zur Beschreibung der r -ten Schadensmeldung bei der Kfz-Versicherung.

Betrachte $\Omega =]0, \infty[$, $\mathcal{F} = \mathcal{L}_\Omega^1$. Wie ist \mathbb{P} zu wählen?

Behaupt: W. hat, daß im Intervall $]0, t]$ genau k Schäden gemeldet werden, geg. durch

$$P_{\alpha t}(\{k\}) = e^{-\alpha t} \frac{(\alpha t)^k}{k!}.$$

Ansatz:

$$\begin{aligned} \mathbb{P}(I_0, t] &= 1 - P_{\alpha t}(\{0, \dots, r-1\}) \\ &= 1 - \sum_{k=0}^{r-1} P_{\alpha t}(\{k\}) \\ &= 1 - \sum_{k=0}^{r-1} e^{-\alpha t} \frac{(\alpha t)^k}{k!} \\ &= \int_0^t \frac{\alpha^r}{(r-1)!} x^{r-1} e^{-\alpha x} dx, \quad t \geq 0. \end{aligned}$$

Dem: $\mathbb{P}(I_0, t]$ ist id. mit VF der ZV

$X: \Omega \rightarrow \mathbb{R}_+, \omega \mapsto w$, d.h.

$\mathbb{P}(I_0, t] = F_X(t)$, und damit

$$\begin{aligned} F_X'(t) &= - \sum_{k=0}^{r-1} \left[-\alpha \cdot \frac{(\alpha t)^k}{k!} + \alpha \cdot \frac{(\alpha t)^{k-1}}{(k-1)!} \right] e^{-\alpha t} \\ &= \alpha \frac{(\alpha t)^{r-1}}{(r-1)!} e^{-\alpha t} = \alpha^r \frac{t^{r-1}}{(r-1)!} e^{-\alpha t}. \end{aligned}$$

Also muss (Bem. Kap. 1) \mathbb{P} das W. auf

$(\Omega, \mathcal{L}_\Omega^1)$ mit Dichte

$$f_{\alpha, r}(x) = \begin{cases} \alpha^r \frac{x^{r-1}}{(r-1)!} e^{-\alpha x}, & x \geq 0, \\ 0, & \text{sonst,} \end{cases}$$

sein.

Def: Für $\alpha, r > 0$ heißt das W. map $\Gamma_{\alpha, r}$ auf $(]0, \infty[, \mathcal{B}_{]0, \infty[}^1)$ mit Dichtefunktion

$$\gamma_{\alpha, r}(x) = \begin{cases} \frac{\alpha^r}{(r-1)!} x^{r-1} e^{-\alpha x}, & x \geq 0, \\ 0, & \text{sonst,} \end{cases}$$

"Gamma-Verteilung" zu Parametern α, r .

Insbesondere heißt das W. map $\mathcal{E}_\alpha = \Gamma_{\alpha, 1}$

"Exponentialverteilung" zum Parameter α .

3. Bedingte W. Verteilung und Unabhängigkeit

3.1. Bedingte W. Verteilung

Bsp. 1 : "Ziehen ohne Zurücklegen"

Eine Urne enthalte s schwarze und w weiße Kugeln. Wir ziehen zweimal nacheinander ohne Zurücklegen. Die Kugeln sind nummeriert:

$$\underbrace{1, \dots, w}_{\text{"weiße"}} \quad \underbrace{w+1, \dots, w+s}_{\text{"schwarze"}}$$

Wie groß ist die W. Vert., im zweiten Zug eine weiße Kugel zu ziehen? Wie groß ist die W. Vert.,

im zweiten Zug eine weiße Kugel zu ziehen, falls im ersten Zug eine weiße Kugel gezogen wurde?

Lösung: $\Omega = \{(k, l) : 1 \leq k, l \leq w+s, k \neq l\}$,

$\mathcal{F} = \mathcal{P}(\Omega)$, $P = U_{\Omega}$ Gleichverteilung

$A \leftrightarrow$ "die erste Kugel ist weiß"

$B \leftrightarrow$ "die zweite Kugel ist weiß"

Erste Frage Variante:

$$\begin{aligned}
P(B) &= P(B \cap A) + P(B \cap A^c) \\
&= \frac{|B \cap A|}{|\Omega|} + \frac{|A^c \cap B|}{|\Omega|} \\
&= \frac{w(w-1)}{(s+w)(s+w-1)} + \frac{s \cdot w}{(s+w)(s+w-1)} \\
&= \frac{w}{s+w}
\end{aligned}$$

Zweite Variante: Heuristische: Modellierung durch Urne mit $w-1$ weißen, s schwarzen Kugeln. Dann einmal ziehen.

$\Omega' = \{1, \dots, w-1, w, \dots, s+w-1\}$, $\mathcal{F} = \mathcal{P}(\Omega')$, $P' = U_{\Omega'}$.

$P'(B) = \frac{w-1}{w+s-1}$.

$B \leftrightarrow$ "weiß im neuen Vers."

Allgemein: Durch Einbetten von A wird in Variante \mathcal{L} die W. mit nun berechnet mit einem neuen W. mess P_A . P_A sollte so beschaffen sein, dass

a) $P_A(A) = 1$,

b) $P_A(B) \sim P(B)$, d.h. es gibt ein $c > 0$

mit $P_A(B) = c \cdot P(B)$, $B \in \mathcal{F}$, $B \subset A$.

Prop. 1: (Ω, \mathcal{F}, P) W. raum, $A \in \mathcal{F}$ mit $P(A) > 0$.

Dann gibt es genau ein W. mess P_A auf (Ω, \mathcal{F}) mit a) und b), gegeben durch

$$P_A(B) = \frac{P(A \cap B)}{P(A)}, \quad B \in \mathcal{F}.$$

Bew: 1. Sei $Q(B) := \frac{P(A \cap B)}{P(A)}$, $B \in \mathcal{F}$.

Dann ist Q W. mess:

i) $Q(\Omega) = \frac{P(A)}{P(A)} = 1$;

ii) $(B_n)_{n \in \mathbb{N}} \subset \mathcal{F}$ p.d.; dann

$$Q\left(\bigcup_{n \in \mathbb{N}} B_n\right) = \frac{1}{P(A)} P\left(A \cap \bigcup_{n \in \mathbb{N}} B_n\right) = \frac{1}{P(A)} P\left(\bigcup_{n \in \mathbb{N}} (A \cap B_n)\right)$$

$$= \frac{1}{P(A)} \sum_{n \in \mathbb{N}} P(A \cap B_n) \quad (P \text{ W. ma\ss})$$

$$= \sum_{n \in \mathbb{N}} \frac{1}{P(A)} P(A \cap B_n) = \sum_{n \in \mathbb{N}} Q(B_n).$$

a_1 und b_1 gelten mit $c = \frac{1}{P(A)}$.

2. Sei P_A W. ma\ss mit a_1 und b_1 .

Dann gilt f\u00fcr $B \in \mathcal{F}$

$$\begin{aligned} P_A(B) &= P_A(A \cap B) + \underbrace{P_A(A^c \cap B)}_{= 0} \\ &= c \cdot P(A \cap B) = 0 \quad (a_1) \end{aligned}$$

Insbesondere

$$1 = P_A(A) = c \cdot P(A), \text{ d.h. } c = \frac{1}{P(A)}. \quad _$$

Def: (Ω, \mathcal{F}, P) W. raum, $A \in \mathcal{F}$ mit $P(A) > 0$.

Dann f\u00fcr $B \in \mathcal{F}$

$$\underline{P(B|A)} := \frac{P(A \cap B)}{P(A)}$$

"bedingte W. ma\ss von B unter der Bedingung A ."

Falls $P(A) = 0$, $B \in \mathcal{F}$, sei $P(B|A) = 0$.

Zurück zu Bsp. 1:

$$\begin{aligned}
P(B|A) &= \frac{P(B \cap A)}{P(A)} = \frac{\frac{|B \cap A|}{|\Omega|}}{\frac{|A|}{|\Omega|}} = \frac{|B \cap A|}{|A|} \\
&= \frac{w(w-1)}{(s+w-1) \cdot w} = \frac{w-1}{s+w-1}
\end{aligned}$$

Bsp. 2: Situation wie in Bsp. 1. Die erste Kugel wird blind gezogen. Die zweite ist weiß. Mit welcher W. kommt was die erste weiß? $A \leftrightarrow$ "1. Kugel weiß", $B \leftrightarrow$ "2. Kugel weiß"

Lösung:

$$\begin{aligned}
P(A|B) &= \frac{|A \cap B|}{|B|} \cdot \frac{P(A \cap B)}{P(B)} \\
&= \frac{|A \cap B|}{|B|} = \frac{w \cdot (w-1)}{|A \cap B| + |A^c \cap B|} \\
&= \frac{w(w-1)}{w(w-1) + sw} = \frac{w(w-1)}{w(s+w-1)} \\
&= \frac{w-1}{s+w-1}
\end{aligned}$$

Warnung: Man kann in der Regel bid. W. hinten nicht hauseel interpretieren!

Thm 1: "Bayes"

(Ω, \mathcal{F}, P) W. raum, $\Omega = \bigcup_{i \in I} B_i$, $(B_i)_{i \in I}$

p.d. Zerlegung von Ω in \mathcal{F} , I höchstens abzählbar.

Dann

a) für $A \in \mathcal{F}$:
$$P(A) = \sum_{i \in I} P(A | B_i) \cdot P(B_i)$$

b) (Formel von Bayes, 1763):

für $A \in \mathcal{F}$ mit $P(A) > 0$ und $k \in I$ gilt

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

Bw: a)

$$\begin{aligned} P(A) &= P\left(\bigcup_{i \in I} (B_i \cap A)\right) = \sum_{i \in I} P(B_i \cap A) \\ &= \sum_{i \in I} \frac{P(B_i \cap A)}{P(B_i)} \cdot P(B_i) \\ &= \sum_{i \in I} P(A | B_i) \cdot P(B_i) \end{aligned}$$

b)
$$P(B_k | A) = \frac{P(B_k \cap A)}{P(A)} = \frac{P(A | B_k) P(B_k)}{\sum_{i \in I} P(A | B_i) \cdot P(B_i)} \quad (a)$$

Bsp. 3: "Bewertung medizinisches Verfahren"

Eine Krankheit komme bei 4% der Bevölkerung vor. Ein diagnostisches Verfahren spreche bei 90% der Kranken an, bei 20% der Gesunden.

Mit welcher W. hat ist eine zufällig ausgewählte Person krank, wenn sie positiv getestet wurde?
wenn sie negativ getestet wurde?

Lösung: Ω endliche Menge (z. B. $\Omega = \{1, \dots, 10000\}$),

$\mathcal{F} = 2(\Omega)$, $P = U_{\Omega}$. Sei $B_1 \subset \Omega$ Menge der Kranken,

$B_2 = B_1^c$ Menge der Gesunden. Sei A die Menge der positiv Getesteten. Dann $P(B_1) = 0,04$,

$P(B_2) = 0,96$, $P(A|B_1) = 0,9$, $P(A|B_2) = 0,2$.

a) Gesucht: $P(B_1|A)$. Nach Bayes:

$$P(B_1|A) = \frac{P(B_1) \cdot P(A|B_1)}{P(A|B_1) \cdot P(B_1) + P(A|B_2) \cdot P(B_2)}$$

$$= \frac{0,04 \cdot 0,9}{0,9 \cdot 0,04 + 0,2 \cdot 0,96} = 0,166,$$

b) Gesucht: $P(B_1|A^c)$. Nach Bayes:

$$P(B_1|A^c) = \frac{P(A^c|B_1) \cdot P(B_1)}{P(A^c|B_1) \cdot P(B_1) + P(A^c|B_2) \cdot P(B_2)}$$

$$= \frac{0,1 \cdot 0,04}{0,1 \cdot 0,04 + 0,8 \cdot 0,96} = 0,005.$$

3.2. Mehrstufige Modelle

Ein Zufallsexperiment bestehe aus n Teilexperimenten, nacheinander ausgeführt. Gesucht ist ein W.raum $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P})$ für das Gesamtexperiment. Zufallsvariablen $(X_i)_{1 \leq i \leq n}$ beschreiben dabei die Teilexperimente.

Bekannt sei dabei:

- Verteilung von X_1 ,
- Verteilung von X_i , wenn X_1, \dots, X_{i-1} bekannt sind, $1 \leq i \leq n$.

Prop. 2: "Multiplikationsformel"

Sei $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P})$ W.raum, $A_1, \dots, A_n \in \mathcal{F}$. Dann gilt:

$$\mathbb{P}(A_1 \cap \dots \cap A_n) = \mathbb{P}(A_1) \cdot \mathbb{P}(A_2 | A_1) \cdot \mathbb{P}(A_3 | A_1 \cap A_2) \cdot \dots \cdot \mathbb{P}(A_n | A_1 \cap \dots \cap A_{n-1}).$$

Bew: $\mathbb{P}(A_1) \mathbb{P}(A_2 | A_1) \dots \mathbb{P}(A_n | A_1 \cap \dots \cap A_{n-1})$

$$= \mathbb{P}(A_1) \cdot \frac{\mathbb{P}(A_1 \cap A_2)}{\mathbb{P}(A_1)} \cdot \frac{\mathbb{P}(A_3 \cap A_1 \cap A_2)}{\mathbb{P}(A_1 \cap A_2)} \cdot \dots \cdot \frac{\mathbb{P}(A_1 \cap \dots \cap A_{n-1} \cap A_n)}{\mathbb{P}(A_1 \cap \dots \cap A_{n-1})}$$

$$= \mathbb{P}(A_1 \cap \dots \cap A_n).$$

Thm 2: "W. messe durch bed. W. laufen"

Seien $\Omega_1, \dots, \Omega_n \neq \emptyset$ Ergebnisräume, abzählbar, $n \geq 2$.

Sei f_1 Zähl-dichte auf Ω_1 , für $k \geq 2$ und

$(\omega_1, \dots, \omega_{k-1}) \in \Omega_1 \times \dots \times \Omega_{k-1}$ sei $f_k |_{\omega_1, \dots, \omega_{k-1}}$ Zähl-dichte

auf Ω_k . Dann ex. genau ein W. mess \mathbb{P} auf

$\Omega = \prod_{i=1}^n \Omega_i$ mit $\mathcal{F} = \mathcal{F}(\Omega)$,

$$X_i: \Omega \rightarrow \Omega_i \\ (\omega_1, \dots, \omega_n) \mapsto \omega_i$$

und die Eigenschaften

a, $f_1(\omega_1) = \mathbb{P}(X_1 = \omega_1)$, $\omega_1 \in \Omega_1$,

b, für $k \geq 2$ und $(\omega_1, \dots, \omega_{k-1}) \in \Omega_1 \times \dots \times \Omega_{k-1}$ gilt

$$f_k |_{\omega_1, \dots, \omega_{k-1}}(\omega_k) = \mathbb{P}(X_k = \omega_k | X_1 = \omega_1, \dots, X_{k-1} = \omega_{k-1}) \\ \omega_k \in \Omega_k, \text{ falls } \mathbb{P}(X_1 = \omega_1, \dots, X_{k-1} = \omega_{k-1}) > 0.$$

\mathbb{P} ist gegeben durch $(\omega = (\omega_1, \dots, \omega_n) \in \Omega)$

$$\mathbb{P}(\{\omega\}) = f_1(\omega_1) \cdot f_2 |_{\omega_1}(\omega_2) \cdot f_3 |_{\omega_1, \omega_2}(\omega_3) \cdot \dots \cdot f_n |_{\omega_1, \dots, \omega_{n-1}}(\omega_n).$$

Bew: 1. Eindeutigkeit: für $\omega = (\omega_1, \dots, \omega_n) \in \Omega$ gilt

$$\mathbb{P}(\{\omega\}) = \mathbb{P}(X_1 = \omega_1, \dots, X_n = \omega_n)$$

$$= \mathbb{P}(X_1 = \omega_1) \mathbb{P}(X_2 = \omega_2 | X_1 = \omega_1) \dots \mathbb{P}(X_n = \omega_n | X_1 = \omega_1, \dots, X_{n-1} = \omega_{n-1}) \quad (\text{Prop. 2})$$

$$= p_1(\omega_1) \cdot p_2|\omega_1(\omega_2) \cdot p_3|\omega_1, \omega_2(\omega_3) \cdots p_n|\omega_1, \dots, \omega_{n-1}(\omega_n) \quad (a), (b))$$

Also legt P durch a , und b , eindeutig fest.

2. Existenz:

Sei $Q(\{\omega\}) := p_1(\omega_1) \cdots p_n|\omega_1, \dots, \omega_{n-1}(\omega_n)$, $\omega = (\omega_1, \dots, \omega_n) \in \Omega$.

Dann Q W. map: $Q(A) = \sum_{\omega \in A} Q(\{\omega\})$, $A \subset \Omega$.

σ -Additivität: Definition von Q , Summierbarkeitsatz für Reihen mit positiven Folgern.

Formel $Q(\Omega) = \sum_{\omega \in \Omega} Q(\{\omega\})$

$$= \sum_{\omega_1 \in \Omega_1} \sum_{\omega_2 \in \Omega_2} \cdots \sum_{\omega_n \in \Omega_n} p_1(\omega_1) p_2|\omega_1(\omega_2) \cdots p_n|\omega_1, \dots, \omega_{n-1}(\omega_n)$$

$$= \sum_{\omega_1 \in \Omega_1} \cdots \sum_{\omega_{n-1} \in \Omega_{n-1}} p_1(\omega_1) \cdots p_{n-1}|\omega_1, \dots, \omega_{n-2}(\omega_{n-1})$$

$$= \cdots \sum_{\omega_1 \in \Omega_1} p_1(\omega_1) = 1. \quad (p_k|\omega_1, \dots, \omega_{k-1} \text{ "Zählweise"})$$

Zeige: Q erfüllt a , und b . Sei $k \geq 2$,

$(\omega_1, \dots, \omega_{k-1}) \in \Omega_1 \times \cdots \times \Omega_{k-1}$. Dann gilt für $\omega_k \in \Omega_k$

$$Q(X_1 = \omega_1, \dots, X_k = \omega_k) = \sum_{\omega_{k+1} \in \Omega_{k+1}} \cdots \sum_{\omega_n \in \Omega_n} Q(X_1 = \omega_1, \dots, X_n = \omega_n)$$

(Q W. map)

$$= \sum_{\omega_{k+1} \in \Omega_{k+1}} \cdots \sum_{\omega_n \in \Omega_n} Q(\{\omega_1, \dots, \omega_n\})$$

$$= \sum_{\omega_{k+1} \in \Omega_{k+1}} \dots \sum_{\omega_n \in \Omega_n} f_1(\omega_1) \dots f_k(\omega_1, \dots, \omega_{k-1})(\omega_k) \dots f_{k+1}(\omega_1, \dots, \omega_k)(\omega_{k+1}) \dots f_n(\omega_1, \dots, \omega_{n-1})(\omega_n)$$

$$= f_1(\omega_1) \dots f_k(\omega_1, \dots, \omega_{k-1})(\omega_k) \quad (\text{Argument wie oben})$$

$$= Q(X_1 = \omega_1, \dots, X_{k-1} = \omega_{k-1}) \cdot f_k(\omega_1, \dots, \omega_{k-1})(\omega_k)$$

Also nach Def.

$$Q(X_k = \omega_k \mid X_1 = \omega_1, \dots, X_{k-1} = \omega_{k-1})$$

$$= \frac{Q(X_k = \omega_k, X_{k-1} = \omega_{k-1}, \dots, X_1 = \omega_1)}{Q(X_1 = \omega_1, \dots, X_{k-1} = \omega_{k-1})} = f_k(\omega_1, \dots, \omega_{k-1})(\omega_k)$$

Die obige Rechnung für $k=1$ ergibt

$$Q_1(X_1 = \omega_1) = f_1(\omega_1), \quad \omega_1 \in \Omega_1.$$

Insgesamt sind a_1 und b_1 erfüllt. \downarrow

Bsp. 4: "Populationsgenetik"

Ein Gen im Genom einer Population besitze die Allele A und a . Bei diploidem Chromosomensatz gibt es für die Ausprägungen AA , Aa , aa . Sie kommen in der Population mit den Häufigkeiten u , $2v$, w vor, wobei gilt $u + 2v + w = 1$. Es gebe weder Mutation noch Selektion. Wie sieht die Genotypen-

Vererbung in der Nachkommen-Generation aus?

Lösung: $\Omega = \{AA, Aa, aa\}^3$; für $\omega = (\omega_1, \omega_2, \omega_3) \in \Omega$

ω_1 : "Genotyp Mutter"

ω_2 : "Genotyp Vater"

$F = \mathcal{P}(\Omega)$.

ω_3 : "Genotyp Nachkommen"

Konstruktion von \mathbb{P} : Baumdiagramm

