

Laplace-Experiment

Ein Zufallsexperiment mit n verschiedenen möglichen Ergebnissen, die alle dieselbe Wahrscheinlichkeit, also $\frac{1}{n}$ haben. Die Wahrscheinlichkeit eines Ereignisses $E \subseteq \Omega$ wird für diesen Fall folgendermassen definiert:

P(E) = |E| / |Ω| = Anzahl günstige Ergebnisse / Anzahl aller Ergebnisse (1)

Dieses P heisst auch **Gleichverteilung**.

Produkte

Wenn es bei einem mehrstufigen Auswahlprozess für das 1. Objekt n_1 Möglichkeiten, für das 2. Objekt n_2 Möglichkeiten, ..., und für das k -te Objekt n_k Möglichkeiten gibt, dann gibt es für den gesamten Auswahlprozess $n_1 * n_2 * \dots * n_k$ Möglichkeiten.

|A1 x A2 x ... x Ak| = |A1| * |A2| * ... * |Ak| (2)

Summen

Wenn es n_1 Objekte mit Eigenschaft 1, n_2 Objekte mit Eigenschaft 2, ..., n_k Objekte mit Eigenschaft k gibt, und kein Objekt zwei der Eigenschaften gleichzeitig besitzt, dann gibt es insgesamt $n_1 + n_2 + \dots + n_k$ Objekte die eine der Eigenschaft besitzen.

|A1 u A2 u ... u Ak| = |A1| + |A2| + ... + |Ak| (3)

Fakultät

Wir ziehen n mal ohne Zurücklegen mit Beachtung der Reihenfolge aus einer Urne mit n Kugeln. Dan gibt es $n * (n - 1) * \dots * 2 * 1$ Möglichkeiten.

n! := n * (n - 1) * ... * 2 * 1 ~ sqrt(2 * pi * n) * (n/e)^n (4)

Binominalkoeffizient

$\binom{n}{k}$ gibt die Anzahl aller k -elementigen Teilmengen einer n -elementigen Menge an.

\binom{n}{k} := n! / ((n - k)! * k!) (5)

Urnenmodel

	zurücklegen	nicht zurücklegen
geordnet	n^k	$n!$ oder $\frac{n!}{(n-k)!}$
ungeordnet	$\binom{k+n-1}{k}$	$\binom{n}{k} = \frac{n!}{k!(n-k)!}$

Wahrscheinlichkeit

Eien Wahrscheinlichkeit $P : 2^\Omega \rightarrow [0, 1]$ erfüllt:

P(Ω) = 1 (6)
forall E subseteq Omega : P(E^c) = 1 - P(E) (7)
P(empty set) = 0 (8)

P(E1 u E2 u E3 u ...) = P(E1) + P(E2) + P(E3) + ... (9)

forall E1, E2 subseteq Omega : P(E1 u E2) = P(E1) + P(E2) - P(E1 cap E2) (10)

E = {e1, e2, ...} -> P(E) = P({e1}) + P({e2}) + ... (11)

Z-Dichte

Die Funktion $f_P : \Omega \rightarrow [0, 1]$ mit $f_P(w) = P(\{w\})$ heisst Zähldichte von P.

P(E) = sum_{e in E} f_P(e) (12)

P(E) = sum_{e in Omega} f_P(e) = 1 (13)

bedingte Wahrscheinlichkeit

Es sei $B \subseteq \Omega$ mit $P(B) > 0$. Dann heisst $P(A|B)$ (elementare) bedingte Wahrscheinlichkeit von A unter B.

P(A|B) := P(A cap B) / P(B) (14)

Formel von Bayes:

P(A|B) = P(A) / P(B) * P(B|A) (15)

totale Wahrscheinlichkeit

Es sei $B_i (i \in I)$ eine Zerlegung von Ω (d.h. die B_i sind paarweise disjunkt und $\Omega = \cup_{i \in I} B_i$) mit $P(B_i) > 0$.

P(A) = sum_{i in I} P(A|Bi) * P(Bi) (16)

positive prädiktive Wert

Für $0 < P(A) < 1$ gilt mit $\Omega = A \cup A^c$ insbesondere:

P(A|B) = (P(A) * P(A|B)) / (P(B|A) * P(A) + P(B|Ac) * P(Ac)) (17)

stochastische Unabhängigkeit

Zwei Ereignisse $A, B \subseteq \Omega$ heissen stochastisch unabhängig, falls

$$P(A \cap B) = P(A) * P(B) \equiv \underbrace{P(A|B)}_{\frac{P(A \cap B)}{P(B)}} = P(A) \leftarrow (B) \neq 0] \quad (18)$$

Mehrstufige Zufallsexperimente

Gegeben ist eine Urne mit 4 weissen und 2 schwarzen Kugeln. Wir ziehen dreimal ohne Zurücklegen: Was ist die Wahrscheinlichkeit A: "Dritte Kugel weiss"?

$\Omega = \{w, s\} \times \{w, s\} \times \{w, s\}$ und $A = \{(w, w, w), (w, s, w), (s, w, w), (s, s, w)\}$

$$P(A) = f(w, w, w) + f(w, s, w) + f(s, w, w) + f(s, s, w) \quad (19)$$

Verteilungsfunktion

Es sei $X : \Omega \rightarrow X$ eine Zufallsvariable, wobei $X \in \mathbb{R}$ eine endliche oder abzählbare Menge ist. Zudem sei f die Zähldichte von X .

$$F(x) = P(X \leq x) = \sum_{t \in X: t \leq x} f(t) \quad (20)$$

Erwartungswert, Varianz & Standardabweichung

$$E(X) = \sum_{x \in X} x * f(x) = \sum_{x \in X} x * P(X = x) \quad (21)$$

$$V(X) = \sum_{x \in X} (x - E)^2 * f(x) = \sum_{x \in X} (x - E)^2 * P(X = x) = E(X^2) - E(X)^2 \quad (22)$$

$$\sigma(X) = \sqrt{V(X)} \quad (23)$$

Bernoulli-Verteilung

Treffer (WK p), nicht Treffer

$$X \sim B(p) : P(0) = 1 - p \quad (24)$$

$$P(1) = p \quad (25)$$

$$E(X) = p \quad (26)$$

$$V(X) = p * (1 - p) \quad (27)$$

Binomial-Verteilung

Anzahl Treffer (WK p) in n unabhängigen Versuchen

$$X \sim Bin(n, p) : P(X = k) = \binom{n}{k} * p^k * (1 - p)^{n-k}, k = 0, 1, \dots, n \quad (28)$$

$$E(X) = n * p \quad (29)$$

$$V(X) = n * p * (1 - p) \quad (30)$$

geometrische-Verteilung

Versuche bis erster Treffer (WK p) in unabhängigen Versuchen

$$X \sim Geo(n, p) : P(X = k) = (1 - p)^{k-1} * p, k = 0, 1, \dots, n \quad (31)$$

$$E(X) = \frac{1}{p} \quad (32)$$

$$V(X) = \frac{1 - p}{p^2} \quad (33)$$

Poisson-Verteilung

Verteilung für seltene Ereignisse mit im Schnitt λ Ereignisse pro Zeit/Ort

$$X \sim Poi(\lambda) : P(X = k) = \frac{\lambda^k}{k!} * e^{-\lambda}, k = 0, 1, \dots, n \quad (34)$$

$$E(X) = \lambda \quad (35)$$

$$V(X) = \lambda \quad (36)$$

Eigenschaften

$$E(X + Y) = E(X) + E(Y) \quad (37)$$

$$E(a * X) = a * E(X) \quad (38)$$

$$E(X + c) = E(X) + c \quad (39)$$

$$V(X + c) = V(X) \quad (40)$$

$$V(a * X) = a^2 * V(X) \quad (41)$$

$$E(g(X)) = \sum_x g(x) * P(X = x) \leftarrow [\mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}] \quad (42)$$

$$E(g(X)) \neq g(E(X)) \quad (43)$$

Stetige Verteilungen Allgemein

Ganze fläche unter der Dichtefunktion muss 1 sein :

$$P(-\infty < X < \infty) = \int_{-\infty}^{\infty} f(x) dx = 1 \quad (44)$$

$$(45)$$

$$P(a \leq X \leq b) = \int_a^b f(x)dx = F(b) - F(a) \quad (46)$$

$$F(x) = P(X \leq x) = \int_{-\infty}^x f(t)dt \quad (47)$$

$$E(X) = \int_{-\infty}^{\infty} x \cdot f(x)dx \quad (48)$$

$$V(X) = \int_{-\infty}^{\infty} (x - E(x))^2 \cdot f(x)dx = E(X^2) - E(X)^2 \quad (49)$$

$$\sigma(X) = \sqrt{V(X)} \quad (50)$$

0.0.1 Stetige Gleichverteilung

$$f(x) = \frac{1}{t-s}E(x) = \frac{s+t}{2}V(x) = \frac{1}{12}(t-s)^2 \quad (51)$$

Matlab: unifpdf(x,s,t)

unifcdf(x,s,t)

Beispiel : Person A kommt zu zufälligen Zeitpunkt am Bahnhof : P(Wartezeit länger als 10 min)

Standard-Normalverteilung

Matlab:

normpdf(x)

normcdf(x)

$$X \sim N(0,1) \quad (52)$$

$$E(X) = 0 \quad (53)$$

$$V(X) = 1 \quad (54)$$

Normalverteilung

Matlab:

normpdf(x, μ, σ) normcdf(x, μ, σ)

$$E(X) = \mu \quad (55)$$

$$V(X) = \sigma^2 \quad (56)$$

Verteilungsfunktion = ϕ

Standisierung Normalverteilung

$$X - \mu \sim (0, \sigma) \quad (57)$$

$$Z \sim N(0,1) : Z = \frac{X - \mu}{\sigma} \quad (58)$$

Quantil der Normalverteilung

Gegeben ist ein $\alpha \in (0,1)$: Für welchen Wert gilt $P(X \leq z_\alpha) = \alpha$? **Matlab:**

norminv($\alpha\mu\sigma$)

Standardnormalverteilung : (Falls Parameter fehlen z.B)

norminv(a)

Sigma Regeln

$$P(|X - \mu| \leq \sigma) \approx 68.3\% \quad (59)$$

$$P(|X - \mu| \leq 2\sigma) \approx 95.5\% \quad (60)$$

$$P(|X - \mu| \leq 3\sigma) \approx 99.7\% \quad (61)$$

$$(62)$$

Exponentialverteilung

$$P(X \geq t) = e^{-\lambda t}, (t \geq 0) \quad (63)$$

$$F(t) = 1 - e^{-t} \quad (64)$$

$$(65)$$

Matlab:

expdpdf($x, \frac{1}{\lambda}$)

expcdf($x, \frac{1}{\lambda}$)

$$E(X) = \frac{1}{\lambda} \quad (66)$$

$$V(X) = \frac{1}{\lambda^2} \quad (67)$$

$$(68)$$

Zwischenankunftszeit $Exp(\lambda) \Leftrightarrow$ Anzahl $Poi(\lambda)$ **No Memory Property:** Wenn ein Gerät mit einer exponentiell verteilten Lebensdauer X, t Stunden gelaufen ist, $P(h)$ wo h ist für h Stunden weiter laufen ist gleich wie als es neu wäre.

Unabhängigkeit von Zufallsvariablen

$$X \sim Poi(\lambda_1), Y \sim Poi(\lambda_2) \Rightarrow X + Y \sim Poi(\lambda_1 + \lambda_2) \quad (69)$$

$$X \sim Bin(n_1, p), Y \sim Bin(n_2, p) \Rightarrow X + Y \sim Bin(n_1 + n_2, p) \quad (70)$$

Additionstheorem der Normalverteilung

Seien X_1, X_2, \dots, X_N unabhängige normal verteilte Zufallsvariablen eines Zufallsexperiments mit Erwartungswerten μ_i und σ_i . Weiter seien $a_1 \dots a_n$ beliebige reelle Zahlen nicht alle gleich 0.

$$Y = a_1 X_1 + a_2 X_2 + \dots + a_n X_n \quad E(Y) = a_1 \mu_1 + \dots + a_n \mu_n \quad V(X) = a_1^2 \sigma_1^2 + \dots + a_n^2 \sigma_n^2 \tag{71}$$

Beispiel :

$X_1 \sim N(250, 7.5)$
 $X_2 \sim N(30, 2.2)$
 $X_3 \sim N(750, 20)$
 $P(X_1 + X_2 + X_3) \sim N(250 + 30 + 750, \sqrt{7.5^2 + 2.2^2 + 20^2})$

Eigenschaften Bei Addition von E und V

Erwartungswert ist linear

$$\begin{aligned} E(X + Y) &= E(X) + E(Y) & (72) \\ E(aX) &= aE(X) & (73) \\ E(X + c) &= E(X) + c & (74) \\ V(X + c) &= V(X) & (75) \\ V(aX) &= a^2 V(X) & (76) \\ & & (77) \end{aligned}$$

Tschebycheff

Es sei X eine Zufallsvariable mit Erwartungswert μ und Varianz σ^2

$$k > 0 : P(|X - \mu| \geq k) \leq \frac{\sigma^2}{k^2} \tag{78}$$

Zentraler Grenzwertsatz

$$S_n = X_1 + \dots + X_n \quad \mu_n = n \cdot \mu \tag{79}$$

$$\sigma_n = \sqrt{n} \cdot \sigma \quad \frac{S_n - \mu_n}{\sqrt{n} \cdot \sigma} \sim N(0, 1) \tag{80}$$

Moiivre und Laplace Grenzwertsatz

$Bin(n, p)$ als Summe von n $B(p)$ variablen

$$P(a \leq X \leq b) \approx \sigma \left(\frac{b - np}{\sqrt{np(1 - p)}} \right) - \sigma \left(\frac{a - np}{\sqrt{np(1 - p)}} \right) \tag{81}$$

KonfidenzIntervall

Üblicherweise $Q = 0.95$

$$\frac{X - np}{\sqrt{np(1 - p)}} \sim N(0, 1) \tag{82}$$

$$\alpha = \frac{1 + Q}{2} \tag{83}$$

$$\tag{84}$$

$$z_\alpha = \text{norminv}(\alpha)$$

Intervall :

$$\left[\frac{k}{n} - \frac{z_\alpha}{n} \sqrt{\frac{k(n - k)}{n}}, \frac{k}{n} + \frac{z_\alpha}{n} \sqrt{\frac{k(n - k)}{n}} \right] \tag{85}$$

Hypothesen

H_0 Nullhypothese

H_1 Alternativhypothese

Fehler 1 Art: H_0 trifft zu aber verwerfen.

Fehler 2 Art: H_0 trifft **nicht** zu aber nicht verwerfen

Signifikanzniveau α Verwerfungsbereich - Wahrscheinlichkeit für Fehler 1 Art höchstens α

$X \in V_{\text{bereich}} \rightarrow H_0$ ungültig das Gegenteil gilt auch. Gegenteil ist aber zu schwach für definitven Beweis.

T Verteilung

Benutzt um σ zu Schätzen:

$$T = \sqrt{n} \frac{\bar{X} - \mu}{\sqrt{\frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2}} \tag{86}$$

t verteilt mit $n-1$ Freiheitsgraden