

$(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P})$

\mathcal{F} σ -algebra von Ω : $\mathcal{F} \subseteq \mathcal{P}(\Omega)$, $\emptyset \in \mathcal{F}$, $A \in \mathcal{F} \Rightarrow \Omega \setminus A \in \mathcal{F}$. $(A_n) \subseteq \mathcal{F} \Rightarrow \cup_{n \geq 1} A_n \in \mathcal{F}$.

\mathbb{P} W-Maß von die Messraum (Ω, \mathcal{F}) : $\mathbb{P}(\emptyset) = 0$, $\mathbb{P}(A^c) = 1 - \mathbb{P}(A)$, $\mathbb{P}(\cup_n A_n) = \sum_{n \geq 0} \mathbb{P}(A_n)$ falls $(A_n)_n$ sind paarweise disjunk.

Für alle $\mathcal{E} \subseteq \mathcal{P}(\Omega)$, ist $\sigma(\mathcal{E})$ die von der Mengensysteme \mathcal{E} erzeugte σ -Algebra: die kleinste σ -algebra dass alle die Elementen von \mathcal{E} .

$\mathcal{B}(\mathbb{R})$ Borel σ -Algebra: von alle offene Mengen oder alle Intervallen (offene oder geschlossen), erzeugte σ -Algebra. $\mathcal{B}(\mathbb{R}) = \sigma((a, b), a < b)$.

Zufallsvariablen: $X: (\Omega, \mathcal{F}) \rightarrow (E, \mathcal{E})$ messbare Abbildung zwischen zwei Messraum. Messbarkeit: $X^{-1}(A) \in \mathcal{F}$ für alle $A \in \mathcal{E}$. Reelle Z.V. $X: \Omega \rightarrow \mathbb{R}$, $X: (\Omega, \mathcal{F}) \rightarrow (\mathbb{R}, \mathcal{B}(\mathbb{R}))$.

Verteilung \mathbb{P}_X von eine (reelle) Z.V. $X: \Omega \rightarrow \mathbb{R}$, \mathbb{P}_X ist die W-keit Maß von $(\mathbb{R}, \mathcal{B}(\mathbb{R}))$ s.d.

$$\mathbb{P}_X(A) = \mathbb{P}(X \in A) = \mathbb{P}(\{\omega \in \Omega : X(\omega) \in A\}) = \mathbb{P}(X^{-1}(A)) = (\mathbb{P} \circ X^{-1})(A), \quad A \in \mathcal{B}(\mathbb{R}).$$

Verteilungsfunktion $F_X(t) = \mathbb{P}(X \leq t) = \mathbb{P}_X((-\infty, t])$, $t \in \mathbb{R}$. $F_X \xleftrightarrow{1:1} \mathbb{P}_X$. $\mathbb{P}_X((a, b]) = F_X(b) - F_X(a)$.

$$\sigma(\{(-\infty, t] : t \in \mathbb{R}\}) = \mathcal{B}(\mathbb{R}).$$

Integral: Falls $X \geq 0$, $X = \lim_n X_n$ mit X_n einfacher Z.V. (d.h. Z.V. mit nur endliche viele Werte)

$$\int_{\Omega} X_n d\mathbb{P} := \sum_{t \in X_n(\Omega)} t \mathbb{P}(X_n^{-1}(\{t\})).$$

und $X \geq X_{n+1} \geq X_n$. Dann $\int X d\mathbb{P} = \lim_n \int X_n d\mathbb{P} \geq 0$.

Für eine nicht-positive Z.V. s.d. $\int |X| d\mathbb{P} < \infty$ (integrierbarkeit). $X = X_+ - X_-$, $\int X d\mathbb{P} := \int X_+ d\mathbb{P} - \int X_- d\mathbb{P}$.

Eigenschaften der Integral: linearität, positivität (falls $X \geq 0$ dann $\int X d\mathbb{P} \geq 0$), Jensen's Ungleichung, Markov Ungleichung, Monotone Konv., Fatou Lemma, Dominierte Konv.

$$\int_{\Omega} f(X(\omega)) \mathbb{P}(d\omega) = \int_{\Omega} f(X(\omega)) d\mathbb{P}(\omega) = \int_{\Omega} f(X) d\mathbb{P} = \int_{\mathbb{R}} f d\mathbb{P}_X = \int_{\mathbb{R}} f(x) d\mathbb{P}_X(x) = \int_{\mathbb{R}} f(x) \mathbb{P}_X(dx)$$

Lebesgue Maß $\mu: (\mathbb{R}, \mathcal{B}(\mathbb{R})) \rightarrow \mathbb{R}_{\geq 0}$: $\mu((a, b)) = |b - a|$.

\mathbb{P}_X ist absolut stetig bzg. Leb wenn

$$\mathbb{P}_X((a, b)) = \int_a^b \rho(x) dx$$

mit $\rho: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}_{\geq 0}$ s.d. $\int_{\mathbb{R}} \rho(x) dx = 1$, oder gleichwertig

$$F_X(t) = \int_{-\infty}^t \rho(x) dx.$$

Wir schreiben $dx = \mu(dx)$ für die Lebesgue Maß.

Beispiel von Verteilungen. Diskrete: Bernoulli, Binomial, Geometrische, Poisson. Absolut stetig: Exponential, Gauß, Cauchy, Gleichverteilt Z.V.

$X \sim \mathcal{U}([a, b])$ $a < b$

$$\mathbb{E}[f(X)] = \int_a^b f(x) \frac{dx}{b-a}.$$

$X \sim \mathcal{U}(D)$, $D \in \mathcal{B}(\mathbb{R}^2) = \mathcal{B}(\mathbb{R}) \otimes \mathcal{B}(\mathbb{R})$, s.d. $\text{Leb}(D) > 0$,

$$\mathbb{P}(X \in A) = \frac{\text{Leb}(A \cap D)}{\text{Leb}(D)}, \quad \mathbb{E}[f(X)] = \int_D f(x) \frac{dx}{\text{Leb}(D)}$$

z.B. $D = \{(x, y) \in \mathbb{R}^2 : x^2 + y^2 \leq 1\}$. $D \in \mathcal{B}(\mathbb{R}^2) = \sigma(\{\text{offene Menge von } \mathbb{R}^2\})$ weil

$$D = \bigcup_{n \geq 1} \{(x, y) \in \mathbb{R}^2 : x^2 + y^2 < 1 - 1/n\} = \{(x, y) \in \mathbb{R}^2 : x^2 + y^2 > 1\}^c$$

$$\text{Leb}(D) = \pi.$$

$X \sim \text{Geo}(q)$, $X: \Omega \rightarrow \mathbb{N}_{\geq 1}$, $\mathbb{P}(X = n) = q^{n-1}(1 - q)$.

$X \sim \mathcal{N}(\mu, \sigma^2)$

$$p(x) = \exp\left(-\frac{(x - \mu)^2}{2\sigma^2}\right) (2\pi\sigma^2)^{-1/2}.$$

$p \geq 1$, $X \in \mathcal{L}^p \Leftrightarrow \mathbb{E}[|X|^p] < \infty$.

Falls $X \in \mathcal{L}^1$ dann Erwartungswert $\mathbb{E}[X]$ existiert.

Falls $X \in \mathcal{L}^2$ dann Varianz existiert:

$$\text{Var}(X) = \mathbb{E}[(X - \mathbb{E}(X))^2] = \mathbb{E}[X^2] - (\mathbb{E}[X])^2.$$

Unabhängigkeit und product Maß.

$A, B \in \mathcal{F}$ sind (\mathbb{P} -)unabhängig falls $\mathbb{P}(A \cap B) = \mathbb{P}(A)\mathbb{P}(B)$.

\mathcal{H}, \mathcal{G} σ -Algebren sind (\mathbb{P} -)unabhängig falls $\mathbb{P}(A \cap B) = \mathbb{P}(A)\mathbb{P}(B)$ für alle $A \in \mathcal{H}$ und $B \in \mathcal{G}$.

X, Y Z.V. sind (\mathbb{P} -)unabhängig falls $\sigma(X)$ und $\sigma(Y)$ unabhängig sind, d.h.

$$\mathbb{P}(X \in A, X \in B) = \mathbb{P}(X \in A)\mathbb{P}(X \in B), \quad A, B \in \mathcal{B}(\mathbb{R}).$$

Falls X, Y sind unabhängig dann

$$\mathbb{E}[f(X)g(Y)] = \mathbb{E}[f(X)]\mathbb{E}[g(Y)].$$

Produkt Messraum $(\Omega_1 \times \Omega_2, \mathcal{F}_1 \otimes \mathcal{F}_2)$ mit $\mathcal{F}_1 \otimes \mathcal{F}_2 = \sigma(\{A \times B : A \in \mathcal{F}_1, B \in \mathcal{F}_2\})$.

Produkt W-maß $\mathbb{P}_1 \otimes \mathbb{P}_2: (\Omega_1 \times \Omega_2, \mathcal{F}_1 \otimes \mathcal{F}_2) \rightarrow [0, 1]$

$$(\mathbb{P}_1 \otimes \mathbb{P}_2)(A \times B) = \mathbb{P}_1(A)\mathbb{P}_2(B) \quad A \in \mathcal{F}_1, B \in \mathcal{F}_2.$$

Fubini, falls $f \geq 0$, messbar bzgl. $\mathcal{F}_1 \otimes \mathcal{F}_2$ dann

$$\int_{\Omega_1 \times \Omega_2} f(x, y) (\mathbb{P}_1 \otimes \mathbb{P}_2)(dx \times dy) = \int_{\Omega_1} \left[\int_{\Omega_2} f(x, y) \mathbb{P}_2(dy) \right] \mathbb{P}_1(dx) = \int_{\Omega_2} \left[\int_{\Omega_1} f(x, y) \mathbb{P}_1(dx) \right] \mathbb{P}_2(dy)$$

Fubini-Tonelli $f: \Omega_1 \times \Omega_2 \rightarrow \mathbb{R}$ messbar bzgl. $\mathcal{F}_1 \otimes \mathcal{F}_2$. Falls $|f|$ integrierbar ist bzgl. $\mathbb{P}_1 \otimes \mathbb{P}_2$ dann sie können die dasselbe machen.

Faltungen: X, Y unabhängig. $Z = X + Y$.

$$\mathbb{P}_Z(A) = \int \mathbb{1}_{x+y \in A} \mathbb{P}_X(dx) \mathbb{P}_Y(dy)$$

Falls $\mathbb{P}_X, \mathbb{P}_Y$ Ditchem ρ_X, ρ_Y haben dann \mathbb{P}_Z hat eine Dichte ρ_Z gegeben durch

$$\rho_Z(z) = \int_{\mathbb{R}} \rho_X(z - y) \rho_Y(y) dy = (\rho_X * \rho_Y)(z).$$

Momentenerzeugendefkt. $M_X(t) = \mathbb{E}[e^{tX}]$. $X \sim \mathcal{N}(0, 1)$ $M_X(t) = \exp(t^2/2)$.

$$\mathbb{E}[X^n] = \left(\frac{d}{dt} \right)^n M_X(t) \Big|_{t=0}.$$

Konvergenzbegriffe: in W-keit, in Verteilung, fast-sicher Konv, in \mathcal{L}^p .

$X_n \rightarrow X$ in W-keit: $\forall \varepsilon > 0, \lim_{n \rightarrow \infty} \mathbb{P}(|X_n - X| > \varepsilon) = 0$.

$X_n \rightarrow X$ fast sicher

$$\mathbb{P}\left(\left\{\omega \in \Omega: \lim_n X_n(\omega) = X(\omega)\right\}\right) = \mathbb{P}\left(\left\{\lim_n X_n = X\right\}\right) = 1.$$

Frage: Warum $\{\lim_n X_n = X\} \in \mathcal{F}$?

$X_n \rightarrow X$ in $\mathcal{L}^p, \lim_{n \rightarrow \infty} \|X_n - X\|_{\mathcal{L}^p} = 0, \|X\|_{\mathcal{L}^p} = (\mathbb{E}[|X|^p])^{1/p}, \mathbb{E}[|X_n - X|^p] \rightarrow 0$.

$X_n \rightarrow X$ in Verteilung falls

$$\mathbb{E}[f(X_n)] \rightarrow \mathbb{E}[f(X)]$$

für alle $f \in C(\mathbb{R}; \mathbb{R})$ (stetigen beschränkten Funktionen). Oder $F_{X_n}(t) \rightarrow F_X(t)$ in alle Punkte t wo F_X stetig ist (Konvergenz von Verteilungsfkt). Oder $\phi_{X_n}(t) \rightarrow \phi_X(t)$ für alle $t \in \mathbb{R}$ (Konvergenz von char. Fkt). Schwache Konv von die Verteilungen \mathbb{P}_{X_n} gegen \mathbb{P}_X :

$$\int_{\mathbb{R}} f d\mathbb{P}_{X_n} \rightarrow \int_{\mathbb{R}} f d\mathbb{P}_X$$

für alle f beschränkt stetig.

$(X_n)_{n \geq 1}$ iid Z.V. mit $X_n \in \mathcal{L}^1$ dann (starke) GGZ:

$$\frac{1}{n} \sum_{k=1}^n X_k \rightarrow \mathbb{E}[X_1], \quad \text{fast-sicher.}$$

CLT

$$\frac{1}{n^{1/2}} \sum_{k=1}^n (X_k - \mathbb{E}[X_1]) \rightarrow \mathcal{N}(0, \sigma^2)$$

in Verteilung mit $\sigma^2 = \text{Var}(X_k) = \text{Var}(X_1)$.

Irrfarth

$$S_n = X_1 + \dots + X_n.$$

Rechnung mit Integralen

Weil die Normierung von die Gauß $\mathcal{N}(0, 1)$ Z.V. ist $(2\pi)^{-1/2}$?

Gauss Dichte:

$$p(x) = C e^{-x^2/2}.$$

Können die konstante berechnen?

$$C^{-1} = \int_{\mathbb{R}} e^{-x^2/2} dx??$$

$$C^{-2} = \left(\int_{\mathbb{R}} e^{-x^2/2} dx\right)^2 = \int_{\mathbb{R}} e^{-x^2/2} dx \int_{\mathbb{R}} e^{-y^2/2} dy \stackrel{\text{Fubini}}{=} \int_{\mathbb{R}^2} e^{-(x^2+y^2)/2} dx dy$$

$$\stackrel{\text{pol. Kor.}}{=} \int_{\mathbb{R}_+ \times [0, 2\pi)} e^{-r^2/2} r dr d\theta$$

$$\stackrel{\text{Fubini}}{=} \int_{\mathbb{R}_+} e^{-r^2/2} r dr \int_{(0, 2\pi)} d\theta = 2\pi \int_{\mathbb{R}_+} e^{-r^2/2} r dr$$

$$\stackrel{z=r^2/2, dz=rdr}{=} 2\pi \int_{\mathbb{R}_+} e^{-z} dz = 2\pi.$$

$$C = (2\pi)^{-1/2}.$$

Char. Fkt.

$$\phi_X(t) = \mathbb{E}[e^{itX}].$$

$$\phi_{\mathcal{N}(0,1)}(t) = e^{-\frac{t^2}{2}}.$$

Stabile Verteilungen. Z s.d. $Z \sim p^\gamma Z' + q^\gamma Z''$ mit $p + q = 1$ und $\gamma \in [1/2, 1]$.

$$\phi_Z(t) = e^{-c|t|^{1/\gamma}}.$$
