

§7 Gemeinsame Verteilungen von Zufallsvariablen und Summen unabhängiger Zufallsvariablen

7.1. Def.:

① (Ω, \mathcal{A}, P) Wraum; $n \in \mathbb{N}$, $(\Omega_i, \mathcal{A}_i)$ Maßräume, $X_i: \Omega \rightarrow \Omega_i$; ZV's mit Verteilungen P_{X_i} auf $(\Omega_i, \mathcal{A}_i)$ ($i=1, \dots, n$).

$\stackrel{\text{§3}}{\Rightarrow} X := (X_1, \dots, X_n): \Omega \rightarrow \Omega_1 \times \dots \times \Omega_n$ $(\mathcal{A}, \mathcal{A}_1 \otimes \dots \otimes \mathcal{A}_n)$ -wertige ZV's mit Verteilung $P_X = P_{(X_1, \dots, X_n)}$.

Diese Verteilung heißt gemeinsame Verteilung von (X_1, \dots, X_n) .

② Sei \tilde{P} Wurf auf $(\Omega_1 \times \dots \times \Omega_n, \mathcal{A}_1 \otimes \dots \otimes \mathcal{A}_n)$.

Für $i=1, \dots, n$ betrachte Koordinatenprojektion $p_i: \Omega_1 \times \dots \times \Omega_n \rightarrow \Omega_i$.

Dann heißt das Wurf $P_i := p_i(\tilde{P})$ i -te Randverteilung von \tilde{P} .

Bsp: $n=2$, $\Omega_1 = \Omega_2 = \{1, 2\}$,

	1	2	
1	1/8	3/8	1/4
2	3/8	1/8	1/4
	1/4	1/4	

	1	2	
1	3/8	1/8	1/4
2	1/8	3/8	1/4
	1/4	1/4	

Tabelleninhalte = gemeinsame Verteilung.

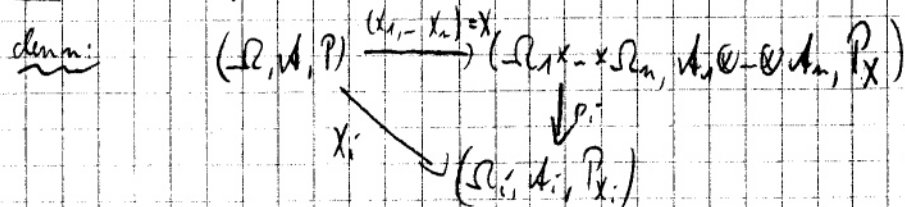
Ränder: Randverteilungen.

Beachte: Randverteilungen bestimmen i.A. gemeinsame Verteilung nicht eindeutig!

7.2. Beziehung Gemeinsame Verteilung \Leftrightarrow Randverteilung:

In Situation 7.1(1) gilt: $\forall i=1, \dots, n$. $P_{X_i} = p_i(P_X)$.

Also: Verteilung von X_i ist i -te Randverteilung der gemeinsamen Verteilung.



Für $A \in \mathcal{A}_i$ gilt: $P_i(P_X)(A) = P_X(p_i^{-1}(A)) = X^{-1}(p_i^{-1}(A)) = X_i^{-1}(A) = P_{X_i}(A)$.

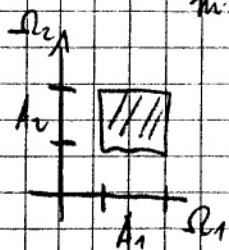
Es gibt also Wichtiger Fall, wo die gemeinsame Verteilung rekonstruierbar ist aus den Randverteilungen. Im Verallg. dieses Produktwraumes

definieren wir allg. Produkt W'räume.

7.3. Produkt-W'räume: Seien $n \in \mathbb{N}$, $(\Omega_i, \mathcal{A}_i, P_i)$ W'räume für $i=1, \dots, n$.

Dann existiert genau ein W'ruum P auf $(\Omega, \mathcal{A}) := (\Omega_1 \times \dots \times \Omega_n, \mathcal{A}_1 \otimes \dots \otimes \mathcal{A}_n)$

mit $(*) \quad \forall A_i \in \mathcal{A}_i : P(A_1 \times \dots \times A_n) = P_1(A_1) \cdot P_2(A_2) \cdot \dots \cdot P_n(A_n)$



Dieses P heißt Produkt der P_1, \dots, P_n und (Ω, \mathcal{A}, P) das

Produkt der W'räume $(\Omega_i, \mathcal{A}_i, P_i)$ ($i=1, \dots, n$), Notation: $P = P_1 \times \dots \times P_n$

Beweisskizze: $(*)$ und endliche Additivität legt P fest auf

$$R := \left\{ \bigcup_{k=1}^r (A_{k,1} \times \dots \times A_{k,m}) : A_{k,i} \in \mathcal{A}_i, k=1, \dots, r, i=1, \dots, n, \text{ wobei } \right.$$

← diese Mengen disjunkt sind.

Man überprüft: R ist Ring mit $\sigma(R) = \mathcal{A}_1 \otimes \dots \otimes \mathcal{A}_n$ nach Def.

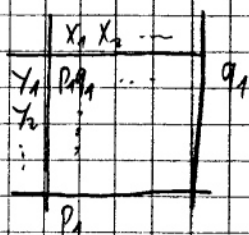
und P def. Prämaß auf R . Satz von Carathéodory: P eindeutig bestimmt. \square

7.4. Beispiele: $n=2$

(1) diskreter Fall (vgl. §2): $P_1 = \sum_{j=1}^m p_j \delta_{x_j}$ ($p_j \geq 0, \sum_{j=1}^m p_j = 1, x_j \in \Omega_1$)

$P_2 = \sum_{j=1}^m q_j \delta_{y_j}$ ($q_j \geq 0, \sum_{j=1}^m q_j = 1, y_j \in \Omega_2$)

$\Rightarrow P_1 \times P_2 = \sum_{i,j=1}^m p_i q_j \delta_{(x_i, y_j)}$



(2) Kontinuierlich: $\Omega_1 = \Omega_2 = \mathbb{R}$, P_i W'ruum auf \mathbb{R} mit Dichte f_i

$\Rightarrow P_1 \times P_2$ W'ruum auf \mathbb{R}^2 mit Dichte $f(x,y) := f_1(x) \cdot f_2(y)$.

Denn: f ist Dichte des W'ruums, und diese genügt $(*)$ aus § 7.3!

Produkt W'räume eng mit Unabhängigkeit verknüpft:

7.5. Satz: Seien $n \in \mathbb{N}$, $(\Omega_i, \mathcal{A}_i, P_i)$ W'räume ($i=1, \dots, n$)

$\Rightarrow (\Omega_1 \times \dots \times \Omega_n, \mathcal{A}_1 \otimes \dots \otimes \mathcal{A}_n, P_1 \times \dots \times P_n) = (\Omega, \mathcal{A}, P)$ W'räume, in dem die Unk-

Algebren $\mathcal{A}_i = \{ \Omega_1 \times \dots \times \Omega_{i-1} \times A_i \times \Omega_{i+1} \times \dots \times \Omega_n : A_i \in \mathcal{A}_i \}$ ($i=1, \dots, n$)

unabhängig sind.

Denn: $\forall A_1 \in \mathcal{A}_1, \dots, A_n \in \mathcal{A}_n: P(A_1 \times \Omega_2 \times \dots \times \Omega_n) \cdot \dots \cdot P(\Omega_1 \times \dots \times \Omega_{n-1} \times A_n)$
 $= P(A_1 \times \dots \times A_n) \stackrel{\text{②}}{=} P_1(A_1) \cdot \dots \cdot P_n(A_n) = P(\dots) \cdot \dots \cdot P(\dots)$ ■

7.6. Satz. (Ω, \mathcal{A}, P) W'raum, $n \in \mathbb{N}$, $(\Omega_i, \mathcal{A}_i)$ M'räume, $X_i: \Omega \rightarrow \Omega_i$ ZV'e für $i=1, \dots, n$. Dann:

X_1, \dots, X_n unabhängig $\Leftrightarrow P_{(X_1, \dots, X_n)} = P_{X_1} \times \dots \times P_{X_n}$.

Beweis: " \Rightarrow ": Für $A_i \in \mathcal{A}_i$ ($i=1, \dots, n$) und $A := A_1 \times \dots \times A_n$ gilt:

$P_{(X_1, \dots, X_n)}(A) = P(X_1 \in A_1, \dots, X_n \in A_n) \stackrel{\text{Anahme}}{=} P(X_1 \in A_1) \cdot \dots \cdot P(X_n \in A_n) = P_{X_1}(A_1) \cdot \dots \cdot P_{X_n}(A_n)$.

Also mit ② aus 7.3: $P_{(X_1, \dots, X_n)} = P_{X_1} \times \dots \times P_{X_n}$.

" \Leftarrow ": Sei $A_i \in \mathcal{A}_i$ ($i=1, \dots, n$) $\Rightarrow P(X_1 \in A_1, \dots, X_n \in A_n) = P((X_1, \dots, X_n) \in A_1 \times \dots \times A_n)$
 $= P_{(X_1, \dots, X_n)}(A_1 \times \dots \times A_n) \stackrel{\text{Anahme}}{=} P_{X_1}(A_1) \cdot \dots \cdot P_{X_n}(A_n) = P(X_1 \in A_1) \cdot \dots \cdot P(X_n \in A_n)$
 $\Rightarrow X_1, \dots, X_n$ unabhängig ■

Folgende Satz zeigt, wie man für $n=2$ best. Produktmaße integriert.

7.7. Satz von Fubini: $(\Omega_i, \mathcal{A}_i, P_i)$ σ -endliche M'räume ($i=1, 2$).

① Sei $f \in L^1(\Omega_1 \times \Omega_2, \mathcal{A}_1 \otimes \mathcal{A}_2, P_1 \times P_2) \Rightarrow$

$\int_{\Omega_1 \times \Omega_2} f \, d(P_1 \times P_2) = \int_{\Omega_1} \left(\int_{\Omega_2} f(\omega_1, \omega_2) \, dP_2(\omega_2) \right) \, dP_1(\omega_1)$ ②

Dabei existiert $\int_{\Omega_2} f(\omega_1, \omega_2) \, dP_2(\omega_2)$ für P_2 -fast alle ω_1 .

② Rollen von Ω_1, Ω_2 in ② vertauschbar.

③ Ist $f \geq 0$, und existiert rechte Seite von ② dann Wert $< \infty$, so gilt $f \in L^1(\Omega_1 \times \Omega_2, \mathcal{A}_1 \otimes \mathcal{A}_2, P_1 \times P_2)$.

Beweis: Analog zu Ana. II, Lebesgueintegral.

Anwendung auf Produktregel für Erwartungswerte aus §6:

7.8. Satz. (Ω, \mathcal{A}, P) W'raum, $X_1, X_2 \in L^1(\Omega, \mathcal{A}, P)$ unabhängige ZV'e
 $\Rightarrow X_1 \cdot X_2 \in L^1(\Omega, \mathcal{A}, P)$ und $E(X_1 \cdot X_2) = E(X_1) \cdot E(X_2)$.

Beweis: $\infty > E(|X_1|) \cdot E(|X_2|) = \int_{\mathbb{R}} |x_1| dP_{X_1}(x_1) \cdot \int_{\mathbb{R}} |x_2| dP_{X_2}(x_2) \stackrel{\text{Fubini}}{=} \\ = \int_{\mathbb{R}^2} |x_1 x_2| d(P_{X_1} \times P_{X_2})(x_1, x_2) = \int_{\mathbb{R}^2} |x_1 x_2| dP_{(X_1, X_2)}(x_1, x_2) \stackrel{\text{Fubiniatz 6.1}}{=} \\ = \int_{\mathbb{R}} |z| d\underbrace{h(P_{(X_1, X_2)})(z)}_{= P_{X_1 \cdot X_2}} = E(|X_1 X_2|) \Rightarrow X_1, X_2 \in L^1$
 $h: \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}, (x, y) \mapsto x \cdot y$

Rechnung ohne Beträge \Rightarrow Produktregel \square

7.9. Bestimmung von Randverteilungen und bedingten Erwartungen im Kontinuitlichen

Seien $X_1, X_2: (\Omega, \mathcal{A}, P) \rightarrow \mathbb{R}$ ZV'e mit gemeinsamer Verteilung $P_{(X_1, X_2)}$

mit Dichte $f: \mathbb{R}^2 \rightarrow [0, \infty]$, d.h. $dP_{(X_1, X_2)} = f d\mathbb{Z}^2$. Dann:

(1) P_{X_1} ist W' auf \mathbb{R} mit Dichte $f_1(x) = \int_{\mathbb{R}} f(x, y) dy$ ($x \in \mathbb{R}$)

denn: $P_{X_1}([a, b]) = P(X_1 \in [a, b], X_2 \in \mathbb{R}) = \int_a^b \int_{\mathbb{R}} f(x, y) dy dx = \int_a^b f_1(x) dx$ \blacksquare

(2) $E(X_1) = \int_{\mathbb{R}} x \cdot f_1(x) dx = \int_{\mathbb{R}^2} x f(x, y) dy dx$ (im Fall d. Existenz)

(3) Sei $y \in \mathbb{R}$ mit $\int_{\mathbb{R}} f(x, y) dx > 0$.

Dann heißt $E(X_1 | X_2 = y) := \frac{\int_{\mathbb{R}} x f(x, y) dx}{\int_{\mathbb{R}} f(x, y) dx}$ bedingte Erwartung von X_1 unter der Bedog. " $X_2 = y$ ".

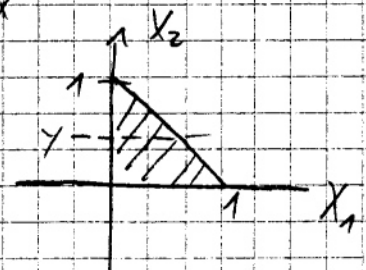
Bsp.: $P_{(X_1, X_2)}$ Gleichverteilung auf Dreieck Δ

$\Rightarrow f(x, y) = 2 \cdot \mathbb{1}_{\Delta}(x, y)$

$\Rightarrow f_1(x) = 2(1-x) \cdot \mathbb{1}_{[0, 1]}(x)$

$E(X_1) = \int_0^1 2x(1-x) dx = \dots = \frac{1}{3}$

$\forall y \in [0, 1]: E(X_1 | X_2 = y) = \frac{\int_0^{1-y} 2x dx}{\int_0^{1-y} 2 dx} = \dots = \frac{1-y}{2}$



7.10. Kovarianzmatrizen:

(1) Wdh. Eine symmetrische Matrix $A \in \mathbb{R}^{d \times d}$ heißt:

(a) positiv definit $\Leftrightarrow \forall x \in \mathbb{R}^d \setminus \{0\}: x^T A x > 0 \Leftrightarrow$ Alle EW'e von A positiv

(b) positiv semi-definit $\Leftrightarrow \forall x \in \mathbb{R}^d: x^T A x \geq 0 \Leftrightarrow$

Alle EW'e von A nichtnegativ

(2) Fakt: $X_1, \dots, X_d: \Omega \rightarrow \mathbb{R}$ ZV'e mit $E(X_i^2) < \infty \forall i = 1, \dots, d$

\Rightarrow Die sog. Kovarianzmatrix $(\text{Kov}(X_i, X_j))_{i,j=1,\dots,d}$ ist positiv semidefinit

Denn: $a_1, \dots, a_d \in \mathbb{R} \Rightarrow (a_1, \dots, a_d) (\text{Kov}(X_i, X_j))_{i,j=1,\dots,d} \begin{pmatrix} a_1 \\ \vdots \\ a_d \end{pmatrix} =$
 $= \sum_{i,j=1}^d a_i a_j E((X_i - E(X_i))(X_j - E(X_j))) = E\left(\left(\sum_{i=1}^d a_i (X_i - E(X_i))\right)^2\right) \geq 0$

F.M. Mehrdimensionale Normalverteilungen:

① Die d -dim. Standardnormalverteilung N ist das W'maß auf \mathbb{R}^d mit Lebesgue-Maße $f(x) := \frac{1}{(2\pi)^{d/2}} e^{-\|x\|^2/2}$

Dieses W'maß ist d -faches direktes Produkt eindim. Standardnormalverteilung

② Für $d \in \mathbb{N}$, $m \in \mathbb{R}^d$, $Z \in \mathbb{R}^{d,d}$ symmetrisch, positiv definit ist die d -dim. Normalverteilung $N(m, Z)$ das W'maß auf \mathbb{R}^d mit

Lebesgue-Maße $f_{m,Z}(x) := \frac{1}{(2\pi)^{d/2}} \frac{1}{|\det Z|^{1/2}} e^{-(x-m)^T Z (x-m)/2}$

Übung!

Für eine $N(m, Z)$ -verteilte sog. "zufallsvektor" $(X_1, \dots, X_d): \Omega \rightarrow \mathbb{R}^d$ ist $E(X_i) = m_i$ ($i=1, \dots, d$), und Z ist seine Kovarianzmatrix.

Warum ist $f_{m,Z}$ tatsächlich Maße eines W'maßes; dazu:

F.T. Lemma $X: \Omega \rightarrow \mathbb{R}^d$ Zufallsvektor mit Verteilung mit Dichte f ,

$T: \mathbb{R}^d \rightarrow \mathbb{R}^d$ Diffeomorphismus (d.h. T bijektiv, T, T^{-1} stetig, partiell diff'bar)

$\Rightarrow T(X): \Omega \rightarrow \mathbb{R}^d$ Zufallsvektor mit Verteilung mit Dichte $g(x) := \frac{1}{|\det dT(x)|} f(T^{-1}(x))$

Beweis: Für Borel-Menge $A \subset \mathbb{R}^d$ gilt: Transform. $\gamma := T \circ X$

$P(T(X) \in A) = P(X \in T^{-1}(A)) = \int_{T^{-1}(A)} f(x) dx = \int_A \frac{1}{|\det dT(y)|} f(T^{-1}(y)) dy \Rightarrow \text{Beh.}$

Anwendung auf Normalverteilung:

X d -dim. Standardnormalverteilung, $T(x) := Ax + b$, $A \in \mathbb{R}^{d,d}$ invertierbar, $b \in \mathbb{R}^d$

$\Rightarrow T(X) \sim N(b, A^{-1}A^{-T})$ -verteilt

Denn: Nach F.T. hat $T(X)$ die Dichte $g(x) = \frac{1}{\det A \cdot (2\pi)^{d/2}} e^{-\frac{1}{2}(x-b)^T A^{-1} A^{-T} (x-b)}$

Da jede $Z \in \mathbb{R}^{d,d}$ symm., positiv definit als $Z = A^T A$ darstellbar ist,

sind obige $f_{m,Z}$ Dichten von W'maßen!

Frage: $X, Y: \Omega \rightarrow \mathbb{R}$ unabhängige ZV's mit geg. Verteilungen P_X, P_Y
 Wie berechnet man P_{X+Y} ?

Zum Verständnis erst \mathbb{N}_0 -wertige ZV's:

7.13. Verteilung von Summen unabhängiger \mathbb{N}_0 -wertiger Zufallsvariable

$X_1, X_2: \Omega \rightarrow \mathbb{N}_0$ unabhängige ZV's mit Verteilungen P_{X_i} & Zähldichten f_{X_i} ($i=1,2$).

① $X_1 + X_2$ \mathbb{N}_0 -wertig mit Zähldichte

$$f_{X_1+X_2}(n) = P(X_1+X_2=n) = P(\exists k \in \{0, \dots, n\}; X_1=k, X_2=n-k) \\ = \sum_{k=0}^n P(X_1=k) P(X_2=n-k) \quad (n \in \mathbb{N}_0)$$

② Erzeugendenfunkt. von $X_1 + X_2$ ist

$$g_{X_1+X_2}(t) = \sum_0^{\infty} f_{X_1+X_2}(k) \cdot t^k = \sum_{k=0}^{\infty} \sum_{l=0}^k f_{X_1}(l) f_{X_2}(k-l) t^k = g_{X_1}(t) \cdot g_{X_2}(t)$$

③ Bsp.: $X_i \sim \text{Poisson-verteilt}(\lambda_i, \lambda_i \geq 0) \Rightarrow X_1 + X_2 \sim \text{Poisson-verteilt}(\lambda_1 + \lambda_2, \lambda_1 + \lambda_2)$

denn: $f_{X_1+X_2}(n) = \sum_{k=0}^n e^{-\lambda_1} \frac{\lambda_1^k}{k!} e^{-\lambda_2} \frac{\lambda_2^{n-k}}{(n-k)!} = e^{-\lambda_1-\lambda_2} \frac{\lambda_1^n}{n!} \sum_{k=0}^n \binom{n}{k} \left(\frac{\lambda_1}{\lambda_2}\right)^k = e^{-\lambda_1-\lambda_2} \frac{\lambda_1^n}{n!} \left(1 + \frac{\lambda_1}{\lambda_2}\right)^n$

Näherung: Stochastische Poisson-Approximation d. Binomialverteilung:

7.14 Satz: $\forall n \in \mathbb{N}, p \in]0, 1[: \sum_{k=0}^{\infty} |B_{n,p}(k) - \Pi_{np}(k)| \leq 2np^2$

Beweis: Betrachte W'raum $(\tilde{\Omega}, \tilde{\mathcal{F}}, \tilde{P})$ mit $\tilde{\Omega} = \{-1\} \cup \mathbb{N}_0$, $\tilde{P} = P(\tilde{\cdot})$ und

$$\tilde{P}(k) := \begin{cases} e^{-p} p^k / k! & k \geq 1 \\ 1-p & k=0 \\ e^{-p} - (1-p) & k=-1 \end{cases}, \text{ sei } (\tilde{\Omega}, \tilde{\mathcal{F}}, \tilde{P}) := (\tilde{\Omega}^n, \tilde{\mathcal{F}}_X - \tilde{\mathcal{F}}_Y, \tilde{P}_{X-Y} - \tilde{P})$$

Die ZV'en $X_i: \tilde{\Omega} \rightarrow \{0, 1\}$, $X_i((k_1, \dots, k_n)) := \begin{cases} 0 & k_i=0 \\ 1 & k_i=1 \end{cases}$

sind unabhängig, $B_{1,p}$ -verteilt $\Rightarrow X := X_1 + \dots + X_n$ $B_{n,p}$ -verteilt

Die ZV'en $Y_i: \tilde{\Omega} \rightarrow \mathbb{N}_0$, $Y_i((k_1, \dots, k_n)) := \begin{cases} 0 & k_i \leq 0 \\ k_i & \text{sonst} \end{cases}$ sind unabhängig & d.

Π_p -verteilt $\Rightarrow Y := Y_1 + \dots + Y_n$ Π_{np} -verteilt.

$$\Rightarrow \sum_{k=0}^{\infty} |B_{n,p}(k) - \Pi_{np}(k)| = \sum_0^{\infty} |P(X=k) - P(Y=k)| \\ = \sum_0^{\infty} |P(X \neq Y) + P(X=k, Y \neq k) - P(X \neq k) - P(Y=k, X \neq k)| \\ \leq \sum_0^{\infty} (P(X=k, Y \neq k) + P(Y=k, X \neq k)) = 2 \cdot P(X \neq Y) = 2 \cdot P\left(\sum_{k=1}^n X_k \neq \sum_{k=1}^n Y_k\right) \\ \leq 2 \cdot \sum_{k=1}^n P(X_k \neq Y_k) \stackrel{*)}{\leq} 2np^2$$

ad ②: $P(X_1 + Y_1) = 1 - \tilde{P}(\xi_0, 13) = 1 - (1-p) - pe^{-p} = p(1 - e^{-p}) \leq p^2$ \square

Zurück zu Frage: X, Y unabhängig \rightarrow Zshg.: P_{X+Y} und P_X, P_Y . Dann:

7.15. Faltung von W'maßen auf \mathbb{R}^d :

Sei $A: \mathbb{R}^d \times \mathbb{R}^d \rightarrow \mathbb{R}^d, (x,y) \mapsto x+y$ Addition;

$M^*(\mathbb{R}^d) := \{ \text{W'maße auf } (\mathbb{R}^d, \mathcal{B}(\mathbb{R}^d)) \}$;

Für $\mu, \nu \in M^*(\mathbb{R}^d)$ heißt $\mu * \nu := \underbrace{A(\mu \times \nu)}_{\in M^*(\mathbb{R}^d)}$ Faltung von μ, ν
Bildmaß unter A von $\mu \times \nu \in M^*(\mathbb{R}^{2d})$.

Dabei: $B \in \mathcal{B}(\mathbb{R}^d) \Rightarrow \mu * \nu(B) = A(\mu \times \nu)(B) = (\mu \times \nu)(\{(x,y) : x+y \in B\})$.

7.16: Lemma. $\mu, \nu, \rho \in M^*(\mathbb{R}^d)$.

① $f \in \mathcal{L}^1(\mathbb{R}^d, \mathcal{B}(\mathbb{R}^d), \mu * \nu) \Rightarrow \int f d(\mu * \nu) = \int \int_{\mathbb{R}^d \times \mathbb{R}^d} f(x+y) d\mu(x) d\nu(y)$.

② * Kommutativ, assoziativ und distributiv, d.h.:

$\mu * \nu = \nu * \mu, (\mu * \nu) * \rho = \mu * (\nu * \rho), \lambda \in [0,1] \Rightarrow (\lambda\mu + (1-\lambda)\nu) * \rho = \lambda\mu * \rho + (1-\lambda)\nu * \rho$

③ $X, Y: \Omega \rightarrow \mathbb{R}^d$ unabhängig $\Rightarrow P_{X+Y} = P_X * P_Y$.

Beweis: ① $\int f d(\mu * \nu) \stackrel{\text{Theorem 6.1}}{=} \int_{\mathbb{R}^d \times \mathbb{R}^d} f(x+y) d(\mu \times \nu)(x,y) \stackrel{\text{Fubini!}}{=} \int \int f(x+y) d\mu(x) d\nu(y)$

② $B \in \mathcal{B}(\mathbb{R}^d) \Rightarrow (\mu * \nu)(B) = \int 1_B d(\mu * \nu) \stackrel{①}{=} \int \int 1_B(x+y) d\mu(x) d\nu(y) = \dots = (\nu * \mu)(B)$

assoziativ: $(\mu * \nu) * \rho(B) = \int 1_B(x+z) d(\mu * \nu)(x) d\rho(z) \stackrel{①}{=} \int \int 1_B(x+y+z) d\mu(x) d\nu(y) d\rho(z)$ unabhängig in Reihenfolge.

distributiv: ähnlich.

③ X, Y unabhängig $\Rightarrow P_{(X,Y)} = P_X \times P_Y \Rightarrow P_{X+Y} \stackrel{\text{Theorem 6.1}}{=} A(P_{(X,Y)}) = A(P_X \times P_Y) = P_X * P_Y$ \square

Bsp: ① $x \in \mathbb{R}^d$ fest, $\mu \in M^*(\mathbb{R}^d), B \in \mathcal{B}(\mathbb{R}^d) \Rightarrow$

$(\mu * \delta_x)(B) = \int 1_B d(\mu * \delta_x) = \int 1_B(y+x) d\mu(y) = \int 1_{B-x}(y) d\mu(y) = \mu(B-x), B-x = \{z-x : z \in B\}$.

② $\delta_x * \delta_y = \delta_{x+y}$.

③ μ, ν \mathbb{N}_0 -wertig mit Zähldichten $f_\mu, f_\nu \Rightarrow$

$\mu * \nu$ hat Zähldichte $h_\mu * h_\nu(n) = \sum_k f_\mu(k) f_\nu(n-k)$, vgl. §7.13

Ähnliche Formel gilt für W'maße mit Dichten; dann:

7.17. Lemma $\mu \in M(\mathbb{R}^d)$, $f \in L^1(\mathbb{R}^d, \mathbb{R}^d)$ Dichte eines W'maßes ν auf $\mathbb{R}^d \Rightarrow$

$$(f * \mu)(x) := \int_{\mathbb{R}^d} f(x-y) d\mu(y) \quad (x \in \mathbb{R}^d) \text{ Dichte des W'maßes } \mu * \nu$$

Beweis: $f * \mu \geq 0$, und für $B \in \mathcal{B}(\mathbb{R}^d)$: $z = x+y$ Fubini'

$$\begin{aligned} (\mu * \nu)(B) &\stackrel{7.16}{=} \iint \mathbb{1}_B(x+y) f(x) dx d\mu(y) = \iint \mathbb{1}_B(z) f(z-y) dz d\mu(y) \stackrel{\text{Fubini}}{=} \iint (f * \mu)(x) \mathbb{1}_B(x) dx \\ &= \int_B (f * \mu)(x) dx. \Rightarrow \text{Beh.} \quad \square \end{aligned}$$

7.18. Faltung von L^1 -Dichten:

$f, g \in L^1(\mathbb{R}^d, \mathbb{R}^d)$ Dichten von W'maßes $\mu, \nu \Rightarrow f * g(x) := \int_{\mathbb{R}^d} f(x-y) g(y) dy$
Dichte von $\mu * \nu$ (kko mit 7.17, $d\mu(y) = g(y) dy$)

Also: X, Y unabhängige ZV'e mit Verteilge mit Dichten $f, g \Rightarrow$
 $X+Y$ ZV'e mit Dichte $f * g$.

7.19. Bsp.: Faltung von Normalverteilungen; $d=1$:

!!

$$\textcircled{1} x \in \mathbb{R}, \sigma^2 > 0 \Rightarrow \int_{\mathbb{R}} \delta_x * N(0, \sigma^2) = N(x, \sigma^2) \quad (\text{Übung})$$

$$\textcircled{2} N(0, \sigma_1^2) * N(0, \sigma_2^2) = N(0, \sigma_1^2 + \sigma_2^2).$$

Denn: $N(0, \sigma_i^2)$ hat Dichte $f_i(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma_i^2}} e^{-x^2/2\sigma_i^2}$ ($i=1,2$).

$$\begin{aligned} f_1 * f_2(x) &= \frac{1}{2\pi \sqrt{\sigma_1^2 \sigma_2^2}} \int_{\mathbb{R}} e^{-(x-y)^2/2\sigma_1^2} e^{-y^2/2\sigma_2^2} dy \\ &= \text{---} \int_{\mathbb{R}} e^{-\frac{y^2(\sigma_1^2 + \sigma_2^2)}{2\sigma_1^2 \sigma_2^2} + xy/\sigma_1^2 - x^2/2\sigma_1^2} dy \\ \text{Subst.} \quad &= \text{---} \int_{\mathbb{R}} \exp\left(-\left[\frac{y}{\sigma_1 \sigma_2} \sqrt{\frac{\sigma_1^2 + \sigma_2^2}{\sigma_1^2 \sigma_2^2}} - \frac{x}{\sigma_1} \sqrt{\frac{\sigma_1^2}{\sigma_1^2 + \sigma_2^2}}\right]^2\right) \frac{1}{2} dy \cdot e^{-\frac{x^2}{2(\sigma_1^2 + \sigma_2^2)}} \\ &= \text{Konstante} \cdot e^{-x^2/2(\sigma_1^2 + \sigma_2^2)} \Rightarrow \text{Beh.} \quad \square \end{aligned}$$

Bsp.: $\textcircled{3} N(\mu_1, \sigma_1^2) * N(\mu_2, \sigma_2^2) = \int_{\mu_1} * N(0, \sigma_1^2) + \int_{\mu_2} * N(0, \sigma_2^2) = N(\mu_1 + \mu_2, \sigma_1^2 + \sigma_2^2)$

7.20. Gamma- und χ^2 -Verteilungen:

Def: Für $\varphi, \nu > 0$ ist die Gammaverte. mit Index φ, ν das W'maß auf \mathbb{R} mit Dichte $f_{\varphi, \nu}(x) = \begin{cases} \frac{\varphi^\nu}{\Gamma(\nu)} x^{\nu-1} e^{-\varphi x} & x > 0 \\ 0 & x \leq 0. \end{cases}$

($f_{\varphi, \nu}$ ist Dichte des W'maßes \rightarrow Übungen!)

(2) Die χ^2 -Verteilung χ_k^2 mit $k \geq 1$ Freiheitsgraden ist die Gamma-Verteilung mit $\alpha = 1/2$, $\nu = k/2$.

7.21. Lemma:

(1) $f_{\alpha, \nu} * f_{\alpha, \mu} = f_{\alpha, \nu + \mu}$

(2) $X_1, \dots, X_n: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ unabhängig, $N(0,1)$ -verteilt $\Rightarrow X_1^2 + \dots + X_n^2 \chi_n^2$ -verteilt.

(3) $\Gamma(1/2) = \sqrt{\pi}$, $\frac{\Gamma(s) \Gamma(t)}{\Gamma(s+t)} = \int_0^1 (1-x)^{s-1} x^{t-1} dx$ ($s, t > 0$).

Beweis: (1) $f_{\alpha, \nu} * f_{\alpha, \mu}(x) = \int_{-\infty}^{\infty} f_{\alpha, \nu}(y) f_{\alpha, \mu}(x-y) dy = \frac{\alpha^{\nu+\mu}}{\Gamma(\nu) \Gamma(\mu)} \int_0^x \frac{e^{-\alpha y}}{y^{\nu-1}} \frac{e^{-\alpha(x-y)}}{(x-y)^{\mu-1}} dy$
 $t := y/x \int_0^1 \frac{e^{-\alpha x} \alpha^{\nu+\mu}}{\Gamma(\nu) \Gamma(\mu)} x^{\nu-1} t^{\nu-1} x^{\mu-1} (1-t)^{\mu-1} x dt = f_{\alpha, \nu+\mu}(x) \cdot \underbrace{\frac{\Gamma(\nu) \Gamma(\mu)}{\Gamma(\nu+\mu)} \int_0^1 (1-t)^{\mu-1} t^{\nu-1} dt}_{=: c}$
 $\Rightarrow f_{\alpha, \nu} * f_{\alpha, \mu} = f_{\alpha, \nu+\mu}$ und $c = 1$

(2) χ^2 Verteilungsfkt. von $X_i^2 \Rightarrow F(x) = P(X_i^2 \leq x) = \frac{1}{\sqrt{\pi x}} \int_{-\sqrt{x}}^{\sqrt{x}} e^{-t^2/2} dt$ Symmetrie $\oplus s=t^2$
 $= \frac{2}{\sqrt{\pi x}} \int_0^{\sqrt{x}} \frac{1}{\sqrt{s}} e^{-s/2} ds = 1$ $X_i^2 \chi_1^2$ -verteilt mit Dichte $f_{1/2, 1/2}$
 und $\Gamma(1/2) = \sqrt{\pi}$. (3) $X_1^2 + \dots + X_n^2 \chi_n^2 * \chi_n^2 = \chi_{n+1}^2$ -verteilt

Faltung von Dichten wichtig für Summen unabhängiger ZV'er.

Analog Produkte/Quotienten von unabhängigen ZV'en. Bsp:

7.22. Lemma. $X, Y: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ unabhängige ZV'e mit Verteilungen mit Dichten f, g

mit $g > 0$ auf $]-\infty, 0]$ $\Rightarrow X/Y: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ ZV'e mit Dichte

$$h(t) = \int_0^{\infty} f(ty) g(y) dy \quad (t < 0)$$

Beweis: $P(X/Y \leq v) = \iint_{\{(x,y): x \leq yv, y > 0\}} f(x) g(y) dx dy = \int_0^{\infty} \int_{-\infty}^{yv} f(x) g(y) dx dy \stackrel{\uparrow t=x/y}{=} \int_0^{\infty} \int_0^v f(ty) g(y) dy dt \stackrel{dx=ydt}{=} \int_0^{\infty} \int_0^v \underbrace{y f(ty) g(y)}_{h(t)} dt dy \Rightarrow \text{Beh.}$