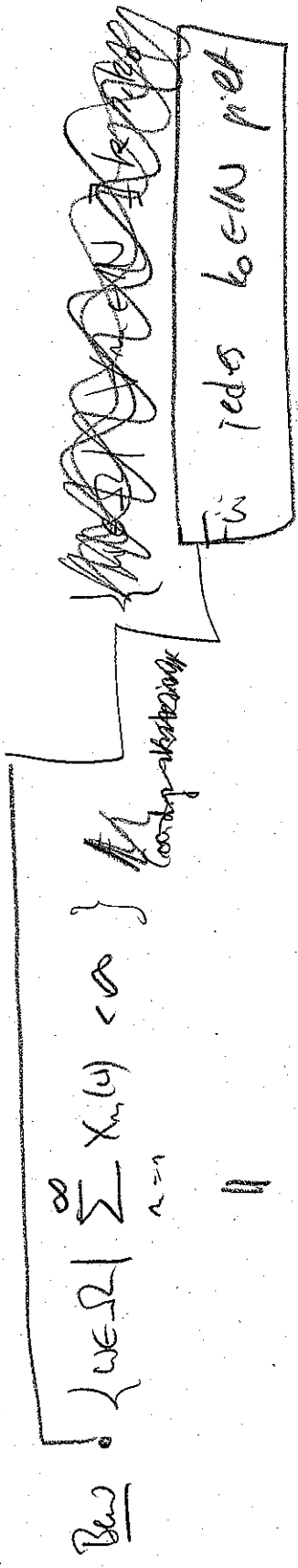


Aufgabe 7.16

Bgh $\{ \omega \in \Omega \mid \sum_{n=1}^{\infty} X_n(\omega) < \infty \} \in \mathcal{F}_{\infty}$



$$\{ \omega \in \Omega \mid \sum_{n=k_0}^{\infty} X_n(\omega) < \infty \} = \{ \omega \in \Omega \mid \forall m \in \mathbb{N} \exists k > m \forall l \geq k \}$$

Cauchy Kriterium

$$\{ \sum_{n=k}^{\infty} X_n(\omega) < \frac{1}{k} \} = \bigcap_{m \in \mathbb{N}} \bigcup_{k > k_0} \bigcap_{l \geq k} \{ \omega \in \Omega \mid \sum_{n=k}^l X_n(\omega) < \frac{1}{k} \} \in \sigma(\mathcal{F}_n)_{n=k_0}$$

denn jedes X_n ist bzgl. $\bigcup_{n=k_0}^{\infty} \mathcal{F}_n$ unabh. \hookrightarrow

Also $\{ \dots \} \in \bigcap_{k_0 \in \mathbb{N}} \sigma(\mathcal{F}_n)_{n=k_0} = \mathcal{F}_{\infty} \quad \square$

Aufgabe 2a

Beh: $X \perp Y \Leftrightarrow \mathbb{E}(e^{i\langle \xi, X \rangle + i\langle \xi, Y \rangle}) = \mathbb{E}(e^{i\langle \xi, X \rangle})$

$\mathbb{E}(e^{i\langle \xi, Y \rangle})$

Bew: Nach VL gilt zunächst: $X \perp Y$

$\Leftrightarrow P(X, Y)^{-1} = P_X^{-1} \otimes P_Y^{-1} \Leftrightarrow \widehat{P(X, Y)^{-1}} = \widehat{P_X^{-1} \otimes P_Y^{-1}}$

Weiterhin: Sei $Z := (X, Y): \Omega \rightarrow \mathbb{R}^m \times \mathbb{R}^n$. Dann

$\widehat{P(X, Y)^{-1}} \left(\begin{pmatrix} \xi \\ \eta \end{pmatrix} \right) = \widehat{P Z^{-1}} \left(\begin{pmatrix} \xi \\ \eta \end{pmatrix} \right) = \int_{\Omega} e^{i\langle \begin{pmatrix} \xi \\ \eta \end{pmatrix}, Z \rangle} dP = \mathbb{E}(e^{i\langle \xi, X \rangle + i\langle \eta, Y \rangle})$

und $\widehat{P_X^{-1} \otimes P_Y^{-1}} \left(\begin{pmatrix} \xi \\ \eta \end{pmatrix} \right) = \int_{\mathbb{R}^{m+n}} e^{i\langle \xi, x \rangle + i\langle \eta, y \rangle} d(P_X^{-1} \otimes P_Y^{-1})(dx, dy)$

für $\xi \in \mathbb{R}^{m+n}$, denn $P_X \otimes P_Y^{-1}$ ist Maß auf $(\mathbb{R}^m, \mathcal{B}(\mathbb{R}^m))$.

Für $\xi = \begin{pmatrix} \xi \\ \eta \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^m \times \mathbb{R}^n$ gilt $\int_{\mathbb{R}^m \times \mathbb{R}^n} e^{i\langle \xi, (x, y) \rangle} d(P_X \otimes P_Y^{-1}) = \mathbb{E}(e^{i\langle \xi, X \rangle}) \mathbb{E}(e^{i\langle \eta, Y \rangle})$

□

2b) Beh $m = X, y$ vada $\Rightarrow P_{X+y} = P_X P_Y$ gilt nicht

Die Umkehrung. Bew $\Omega = \{0, 1, 2\}$, $P: \Omega^2 \rightarrow [0, 1]$ wie

folgt

	0	1	2
0	$\frac{1}{3}$	$\frac{1}{6}$	$\frac{1}{6}$
1	$\frac{1}{6}$	$\frac{1}{3}$	$\frac{1}{6}$
2	$\frac{1}{6}$	$\frac{1}{6}$	$\frac{1}{3}$

Siehe $Y, X_1: \Omega^2 \rightarrow \Omega$ Koordinaten.

Dann gilt $P_{X^{-1}}(0) = P(1, 0, 1, 0, 1, 0, 2)$

$$= \frac{1}{3} + \frac{1}{3} - \frac{1}{3} + \frac{1}{3} = \frac{2}{3}, \quad P_{X^{-1}}(1) = P\{(1, 0), (1, 1), (1, 2)\} = \frac{1}{3}, \quad P_{X^{-1}}(2) =$$

$$P\{(2, 0), (2, 1), (2, 2)\} = \frac{1}{3}$$

$$\text{Also } \varphi_X(t) = \int_{\Omega^2} e^{i\langle t, X \rangle} dP = \int_{\Omega} e^{itx} dP_X^{-1}$$

$$= \frac{1}{3} (e^{it_0} + e^{it_1} + e^{it_2})$$

$$P_{X^{-1}} = \frac{1}{3} (\delta_0 + \delta_1 + \delta_2)$$

Genau so $\varphi_Y(t) = \varphi_X(t)$. Es gilt weiter $P_{(X+Y)^{-1}}(0) =$

$$P\{(0, 0)\} = \frac{1}{3}, \quad P_{(X+Y)^{-1}}(1) = \{ (0, 1), (1, 0) \} = \frac{2}{3}, \quad P_{(X+Y)^{-1}}(2) = P\{(1, 2), (2, 1)\}$$

$$= \frac{2}{5}, \quad P(X+Y)=2) = P(1,1), (0,2), (2,0)) = \frac{3}{9}, \quad P(X+Y)=4) = \frac{2}{9}$$

$$\text{Also } P(X+Y) = \frac{1}{5}\delta_0 + \frac{2}{5}\delta_1 + \frac{2}{5}\delta_2 + \frac{2}{5}\delta_3 + \frac{1}{5}\delta_4, \quad \text{also}$$

$$\varphi_{X+Y}(t) = \frac{1}{9}e^0 + \frac{2}{9}e^{it} + \frac{2}{9}e^{2it} + \frac{2}{9}e^{3it} + \frac{1}{9}e^{4it} \quad \text{and}$$

$$\varphi_X(t)\varphi_Y(t) = \left(\frac{2}{3}\right)^2 (1+e^{it}+e^{2it})(1+e^{it}+e^{2it}) = \frac{2}{9}(1+e^{it}+e^{2it} + e^{2it} + e^{4it} + e^{4it} + e^{3it} + e^{3it} + e^{4it})$$

$$\text{also } \varphi_{X+Y}(t) = \varphi_X(t)\varphi_Y(t) \quad \text{Also } P(X=0, Y=1) = \frac{2}{9} - \alpha \neq$$

$$\frac{1}{3} \cdot \frac{1}{3} = P(X=0)P(Y=1) \quad \square$$

Aufgabe 3 Beh $X \perp\!\!\!\perp y \Leftrightarrow \text{cov}(X, y) = E((X - EX)(y - EY)^T) = 0$

" $X = (X_1, \dots, X_n)$, $y = (y_1, \dots, y_m)$ "

$$\text{cov}(X, y) := E \left((X - EX)(y - EY)^T \right) = E \left((X_i - EX_i)(y_j - EY_j) \right)_{ij}$$

$$\begin{aligned} \Rightarrow E \left((X_i - EX_i)(y_j - EY_j) \right) &= E(X_i y_j - X_i EY_j - EX_i y_j + EX_i EY_j) \\ &= E(X_i y_j) - EY_j EX_i - EX_i EY_j + EX_i EY_j = 0 \end{aligned}$$

□ Beh: $X_i \in \mathcal{L}^1, \text{Bew } \Omega \rightarrow \mathbb{R}^n \xrightarrow{\pi_i} \mathbb{R}$ $EX_i EY_j = EX_i y_j$

also $X_i = \pi_i \circ X$. Da π_i linear ist, ist $\pi_i \circ A$ und X_i
 unabhängig also in LP. □

□ Beh $EX_i EY_j = EX_i y_j$ Bew Betrachte $X_i := \pi_i \circ X$, $y_j := \tau_j \circ Y$

Dann $X_i^{-1}(A) = X^{-1}(\pi_i^{-1}(A)) \in \sigma(X)$ für alle $A \in \mathcal{B}(\mathbb{R})$

denn Projektion ist $\mathbb{B}^m - \mathbb{B}^n$ linear. Also gilt $\sigma(X_i)$
 $\subset \sigma(X)$ und $\sigma(Y_i) \subset \sigma(Y)$. Da $\sigma(Y)$ und $\sigma(X)$ u. Var.
 unabh. sind, sind es auch $\sigma(X_i)$ und $\sigma(Y_i)$, also
 X_i und Y_i . Dann folgt Beh. mit VL \square

" Für $(X, Y) : \Omega \rightarrow \mathbb{R} \times \mathbb{R}^m$ gilt mal Vor.

$$\Sigma(X, Y) = \begin{pmatrix} \Sigma(X) & \text{cov}(X, Y) \\ \text{cov}(X, Y) & \Sigma(Y) \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \Sigma(X) & 0 \\ 0 & \Sigma(Y) \end{pmatrix}$$

Berechne für

$$Z := (X, Y)$$

$$\begin{aligned}
 \mathbb{P}(e^{\langle \frac{1}{2} X + \langle \frac{1}{2} Y \rangle}) &= \mathbb{P}(e^{\langle \frac{1}{2} X + \langle \frac{1}{2} Y \rangle}) = \mathbb{P}(e^{\langle \frac{1}{2} X + \langle \frac{1}{2} Y \rangle}) = e^{-\frac{1}{2} \langle \frac{1}{2} X + \langle \frac{1}{2} Y \rangle, \Sigma(\frac{1}{2} X + \langle \frac{1}{2} Y \rangle) (\frac{1}{2} X + \langle \frac{1}{2} Y \rangle)} \\
 &= e^{-\frac{1}{2} \langle \frac{1}{2} X + \langle \frac{1}{2} Y \rangle, \Sigma(\frac{1}{2} X + \langle \frac{1}{2} Y \rangle) (\frac{1}{2} X + \langle \frac{1}{2} Y \rangle)} \\
 &= e^{-\frac{1}{2} \langle \frac{1}{2} X + \langle \frac{1}{2} Y \rangle, \Sigma(X, Y) (\frac{1}{2} X + \langle \frac{1}{2} Y \rangle)}
 \end{aligned}$$

$= \mathbb{E} e^{i\langle \xi, X \rangle} \mathbb{E} e^{i\langle \xi, Y \rangle}$. Also sind X, Y unabh. nach

vorher Aufgabe \square

Wegen $X = \pi_1 \circ Z, Y = \pi_2 \circ Z$ sind X, Y unabh. normalverteilend.

π_1, π_2 sind linear

Aufgabe 4

$$\text{Beh } E(f \circ X) \cdot (g \circ Y) = E(f \circ X) \cdot E(g \circ Y) \quad \forall f, g: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$$

\rightarrow [0,1] auf. $\Rightarrow X, Y$ unabh.

$$\text{Bew: Sei } f = 1_A, g = 1_B \text{ Dann } P(X \in A) P(Y \in B)$$

$$= \int_A X P_X^{-1} \cdot \int_B Y P_Y^{-1} = \int_A dP_X \int_B dP_Y = \int 1_A \circ X \cdot dP$$

$$\int 1_B \circ Y \cdot dP = \int f \circ X \cdot dP \int g \circ Y \cdot dP = E(f \circ X) \cdot E(g \circ Y)$$

$$\stackrel{\text{Var}}{=} E((f \circ X) \cdot (g \circ Y)) = E(f \circ X) \cdot E(g \circ Y) = \int (1_A \circ X) \cdot (1_B \circ Y) \cdot dP$$

$$= \int 1_{\{X \in A\} \cap \{Y \in B\}} \cdot dP = P(X \in A, Y \in B) \quad \square$$