



### Präsenzblatt 3

#### Aufgabe P1 (Nachweis einer schwachen Konvergenz).

Sei  $(\Omega, \mathcal{A}, \mathbb{P})$  ein Wahrscheinlichkeitsraum und  $Z_i : \Omega \rightarrow \mathbb{R}$ ,  $i \in \mathbb{N}$  i.i.d. Zufallsvariablen mit  $\mathbb{E}[Z_1^2] < \infty$ . Für  $t \in [0, 1]$  definiere

$$X_n(t) := \sqrt{n} \cdot \left( \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \cos(tZ_i) - \mathbb{E} \cos(tZ_1) \right).$$

Zeigen Sie mittels des entwickelten Konvergenzkonzepts, dass

$$X_n \xrightarrow{D} G \quad \text{in } (C[0, 1], \|\cdot\|_\infty),$$

wobei  $G$  ein zentrierter stetiger Gaußscher Prozess mit Kovarianzfunktion

$$\gamma(s, t) = \mathbb{E}[\cos(tZ_1) \cos(sZ_1)] - \mathbb{E} \cos(tZ_1) \mathbb{E} \cos(sZ_1)$$

ist.

**Lösung:** Zu zeigen sind die beiden Teile des Konvergenzkonzepts für  $C[0, 1]$ , das heißt, Konvergenz der endlichdimensionalen Verteilungen (fidi) und Nachrechnen der Bedingungen von Satz 1.35 (Kolmogorov-Kriterium für stochastisch gleichgradige Stetigkeit).

- (i) *fidi-Konvergenz:* Seien  $k \in \mathbb{N}$ ,  $t_1, \dots, t_k \in T$ . Da die  $Z_i$  i.i.d. sind, sind auch die Zufallsvektoren

$$\left( \cos(t_1 Z_i), \dots, \cos(t_k Z_i) \right), \quad i \in \mathbb{N}$$

i.i.d.

Außerdem gilt

$$\mathbb{E}[\cos(tZ_1)^2] \leq 1 < \infty.$$

Mit dem multivariaten zentralen Grenzwertsatz folgt

$$\begin{pmatrix} X_n(t_1) \\ \vdots \\ X_n(t_k) \end{pmatrix} = \sqrt{n} \cdot \left( \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \begin{pmatrix} \cos(t_1 Z_i) \\ \vdots \\ \cos(t_k Z_i) \end{pmatrix} - \mathbb{E} \begin{pmatrix} \cos(t_1 Z_1) \\ \vdots \\ \cos(t_k Z_1) \end{pmatrix} \right) \xrightarrow{D} N(0, \Sigma)$$

mit  $\Sigma_{jl} = \text{Cov}(\cos(t_j Z_1), \cos(t_l Z_1)) = \mathbb{E}[\cos(t_j Z_1) \cos(t_l Z_1)] - \mathbb{E} \cos(t_j Z_1) \mathbb{E} \cos(t_l Z_1) = \gamma(t_j, t_l)$ .

Sei nun also  $X = (X(t))_{t \in T}$  ein stetiger zentrierter Gauß-Prozess mit Kovarianzfunktion  $\gamma(s, t)$  wie in der Aufgabe. Dann gilt

$$\begin{pmatrix} X_n(t_1) \\ \vdots \\ X_n(t_k) \end{pmatrix} \xrightarrow{D} \begin{pmatrix} X(t_1) \\ \vdots \\ X(t_k) \end{pmatrix},$$

das heißt, die endlichdimensionalen Verteilungen von  $X_n$  konvergieren gegen diejenigen von  $X$ .

(ii) *Kolmogorov-Stetigkeitskriterium*: Seien  $s, t \in [0, 1]$ . Es gilt

$$\begin{aligned}
 \mathbb{E}[|X_n(t) - X_n(s)|^2] &= \frac{1}{n} \mathbb{E} \left| \sum_{i=1}^n ((\cos(tZ_i) - \cos(sZ_i)) - \mathbb{E}(\cos(tZ_1) - \cos(sZ_1))) \right|^2 \\
 &= \frac{1}{n} \text{Var} \left( \sum_{i=1}^n (\cos(tZ_i) - \cos(sZ_i)) \right) \\
 &\stackrel{Z_i \text{ i.i.d.}}{=} \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \text{Var}(e^{tZ_1} - e^{sZ_1}) \\
 &= \text{Var}(\cos(tZ_1) - \cos(sZ_1)) \\
 &\leq \mathbb{E}[(\cos(tZ_1) - \cos(sZ_1))^2] \\
 &\leq \mathbb{E}[|tZ_1 - sZ_1|^2] = \mathbb{E}[Z_1^2] \cdot |t - s|^2.
 \end{aligned}$$

Damit ist die Voraussetzung des Kolmogorov-Kriteriums (1.35) nachgerechnet und es folgt, dass  $(X_n)_{n \in \mathbb{N}}$  stochastisch gleichgradig stetig ist.

Aus (i) und (ii) folgt  $X_n \xrightarrow{D} X$  mit  $X$  ein stetiger zentrierter Gauß-Prozess mit Kovarianzfunktion  $\gamma(s, t) = \mathbb{E}[\cos(tZ_1) \cos(sZ_1)] - \mathbb{E} \cos(tZ_1) \mathbb{E} \cos(sZ_1)$ .

### Aufgabe P2 (Das CMT und der empirische Prozess).

Sei  $(Y_i)_{i \in \mathbb{N}}$  eine Folge von  $U[0, 1]$ -verteilten reellen Zufallsvariablen auf einem Wahrscheinlichkeitsraum  $(\Omega, \mathcal{A}, \mathbb{P})$  mit Verteilungsfunktion  $F(t) := t$  für  $t \in [0, 1]$ . Sei  $\hat{F}_n(t) := \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \mathbb{1}_{\{Y_i \leq t\}}$  die empirische Verteilungsfunktion. Sei

$$G_n(t) := \sqrt{n}(\hat{F}_n(t) - F(t)).$$

Eine weitere stetige Approximation  $\tilde{G}_n$  ist die lineare Interpolation der Punkte

$$\left(0, \begin{pmatrix} Y_{1:n} \\ \frac{1}{n} \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} Y_{2:n} \\ \frac{2}{n} \end{pmatrix}, \dots, \begin{pmatrix} Y_{n:n} \\ 1 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix}\right),$$

wobei  $Y_{1:n} < \dots < Y_{n:n}$  die Ordnungsstatistiken von  $Y_1, \dots, Y_n$  bezeichnen. Es ist bekannt:

- $\|\tilde{G}_n - G_n\|_\infty \leq \frac{1}{\sqrt{n}}$ ,
- $\tilde{G}_n \xrightarrow{D} W^\circ$  in  $(C[0, 1], \|\cdot\|_\infty)$ , wobei  $W^\circ$  eine Brownsche Brücke ist.

Zeigen Sie:

- $T_n := \sqrt{n} \sup_{t \in [0, 1]} |\hat{F}_n(t) - F(t)| \xrightarrow{D} \sup_{t \in [0, 1]} |W^\circ(t)|$  (*Kolmogorov-Smirnov*),
- $T_n := n \cdot \int_0^1 \{\hat{F}_n(t) - F(t)\}^2 dt \xrightarrow{D} \int_0^1 W^\circ(t)^2 dt$  (*Cramer-von-Mises*).

### Lösung:

- Es ist bekannt, dass

$$\Phi : C[0, 1] \rightarrow \mathbb{R}, \quad f \mapsto \sup_{t \in [0, 1]} |f(t)|$$

Lipschitz-stetige mit Lipschitz-Konstante  $L = 1$  ist. Mit dem CMT angewandt auf die bekannte schwache Konvergenz  $\tilde{G}_n \xrightarrow{D} W^\circ$  folgt

$$\Phi(\tilde{G}_n) \xrightarrow{D} \Phi(W^\circ) = \max_{t \in [0,1]} |W^\circ(t)|.$$

Damit folgt

$$|\Phi(\tilde{G}_n) - \Phi(G_n)| \leq \|\tilde{G}_n - G_n\|_\infty \leq \frac{1}{\sqrt{n}} \xrightarrow{\mathbb{P}} 0.$$

Es folgt mit dem Satz von Slutsky:

$$\sqrt{n} \sup_{t \in [0,1]} |\hat{F}_n(t) - F(t)| = \Phi(G_n) \xrightarrow{D} \|B^\circ\|_\infty = \sup_{t \in [0,1]} |B^\circ(t)|.$$

(b) Es ist bereits bekannt, dass

$$\Phi : C[0,1] \rightarrow \mathbb{R}, \quad f \mapsto \int_0^1 f(t)^2 dt$$

stetig ist und erfüllt

$$|\Phi(f) - \Phi(g)| \leq \|f - g\|_\infty \cdot (2\|f\|_\infty + \|f - g\|_\infty).$$

Anwendung des CMT auf  $\tilde{G}_n \xrightarrow{D} W^\circ$  liefert

$$\Phi(\tilde{G}_n) \xrightarrow{D} \Phi(W^\circ).$$

Es folgt außerdem

$$|\Phi(G_n) - \Phi(\tilde{G}_n)| \leq \|G_n - \tilde{G}_n\|_\infty \cdot (2\|\tilde{G}_n\|_\infty + \|G_n - \tilde{G}_n\|_\infty) \leq \frac{1}{\sqrt{n}} (2\|\tilde{G}_n\|_\infty + \frac{1}{\sqrt{n}}) \xrightarrow{\mathbb{P}} 0.$$

Mit dem Satz von Slutsky folgt

$$n \cdot \int_0^1 \{\hat{F}_n(t) - F(t)\}^2 dt = \Phi(G_n) \xrightarrow{D} \Phi(W^\circ) = \int_0^1 (W^\circ(t))^2 dt.$$

### Aufgabe P3 (Schwache Konvergenz von Gauß-Prozessen).

Es sei  $(\Omega, \mathcal{A}, \mathbb{P})$  ein Wahrscheinlichkeitsraum und  $X_n, X : \Omega \rightarrow C[0,1]$  stetige Gauß-Prozesse mit Mittelwertfunktionen  $\mu_n, \mu : [0,1] \rightarrow \mathbb{R}$  und Kovarianzfunktionen  $\gamma_n, \gamma : [0,1]^2 \rightarrow \mathbb{R}$ . Es gelten die punktweisen Konvergenzen

$$\forall s, t \in [0,1] : \quad \mu_n(t) \rightarrow \mu(t), \quad \gamma_n(s, t) \rightarrow \gamma(s, t),$$

und es gebe  $L_1, L_2 > 0$  mit

$$\forall n \in \mathbb{N} \forall s, t \in [0,1] : \quad |\mu_n(t) - \mu_n(s)| \leq L_1, \quad |\gamma_n(t, t) - 2\gamma_n(s, t) + \gamma_n(s, s)| \leq L_1 |s - t|^2.$$

Zeigen Sie, dass

$$X_n \xrightarrow{D} X.$$

**Lösung:** Zu zeigen sind die beiden Teile des Konvergenzkonzepts für  $C[0, 1]$ , das heißt, Konvergenz der endlichdimensionalen Verteilungen (fidis) und Nachrechnen der Bedingungen von Satz 1.35 (Kolmogorov-Kriterium für stochastisch gleichgradige Stetigkeit).

(i) *fidis-Konvergenz:* Seien  $k \in \mathbb{N}$ ,  $t_1, \dots, t_k \in T$ . Da  $X_n$  Gauß-Prozess, ist

$$\begin{pmatrix} X_n(t_1) \\ \vdots \\ X_n(t_k) \end{pmatrix} \sim N(m_n, \Sigma_n)$$

mit

$$m_n = (\mu_n(t_1), \dots, \mu_n(t_k)), \quad \Sigma_n = (\gamma_n(t_i, t_j))_{i,j=1, \dots, k}.$$

Aufgrund der vorausgesetzten punktweisen Konvergenz von  $\mu_n \rightarrow \mu$ ,  $\gamma_n \rightarrow \gamma$  folgt für  $n \rightarrow \infty$

$$m_n \rightarrow (\mu(t_1), \dots, \mu(t_k)) =: m, \quad \Sigma_n \rightarrow (\gamma(t_i, t_j))_{i,j=1, \dots, k} =: \Sigma.$$

Das heißt, die Parameter von  $N(m_n, \Sigma_n)$  konvergieren gegen die Parameter von  $N(m, \Sigma)$ . Mit Wahrscheinlichkeitstheorie 1 (charakteristische Funktionen) folgt, dass

$$N(m_n, \Sigma_n) \xrightarrow{D} N(m, \Sigma),$$

also auch (da  $(X(t_1), \dots, X(t_k)) \sim N(m, \Sigma)$ ):

$$\begin{pmatrix} X_n(t_1) \\ \vdots \\ X_n(t_k) \end{pmatrix} \xrightarrow{D} \begin{pmatrix} X(t_1) \\ \vdots \\ X(t_k) \end{pmatrix},$$

das heißt, die endlichdimensionalen Verteilungen von  $X_n$  konvergieren gegen diejenigen von  $X$ .

(ii) *Kolmogorov-Stetigkeitskriterium:* Seien  $s, t \in [0, 1]$ . Dann gilt:

$$(X_n(s), X_n(t)) \sim N(m, \Sigma)$$

mit

$$m = (\mu_n(s), \mu_n(t)), \quad \Sigma = \begin{pmatrix} \gamma_n(s, s) & \gamma_n(s, t) \\ \gamma_n(s, t) & \gamma_n(t, t) \end{pmatrix}.$$

Es folgt

$$\begin{aligned} \mathbb{E}[|X_n(t) - X_n(s)|^2] &= \text{Var}(X_n(t) - X_n(s)) + \mathbb{E}[X_n(t) - X_n(s)]^2 \\ &= \gamma_n(t, t) - 2\gamma_n(s, t) + \gamma_n(s, s) + (\mu_n(s) - \mu_n(t))^2 \\ &\stackrel{\text{Voraus.}}{\leq} L_2|t - s|^2 + L_1^2|t - s|^2 = (L_2 + L_1^2)|t - s|^2. \end{aligned}$$

Damit ist die Voraussetzung des Kolmogorov-Kriteriums 1.35 nachgerechnet und es folgt, dass  $(X_n)_{n \in \mathbb{N}}$  stochastisch gleichgradig stetig ist.

Aus (i) und (ii) folgt  $X_n \xrightarrow{D} X$ .

**Vorlesungswebseite:**

<https://ssp.math.uni-heidelberg.de/wt2-ss23/>