

Insbesondere gilt ab einem gewissen $\bar{N} \in \mathbb{N}$

$$\frac{1}{\mathcal{Z}(W^{(N)})} \sum_{i=1}^{\infty} W_i^{(N)} G(X_i^{(N)}) = \int G[W, X]_N \geq \frac{1}{2}, \quad N \geq \bar{N},$$

so dass sicherlich ab diesem \bar{N} auch

$$\mathcal{Z}((WG(X))^{(N)}) = \sum_{i=1}^{\infty} W_i^{(N)} G(X_i^{(N)}).$$

Damit finden wir

$$\begin{aligned} \int f[WG(X), X]_N &= \frac{1}{\int G[W, X]_N} \frac{1}{\mathcal{Z}(W^{(N)})} \sum_{i=1}^N W_i G(X_i) f(X_i) \\ &= \frac{1}{\int G[W, X]_N} \int fG[W, X]_N \rightarrow \int fG[W, X]. \end{aligned}$$

Dies zeigt, die erforderliche schwache Konvergenz. ■

2.4. Übungen

Aufgabe 2.1. In Definition 2.3 wurden Quadraturformeln als mathematische Strukturen mit Komponenten d, N, x, w eingeführt. Es liegt daher nahe, Quadraturformeln bei der Programmierung durch einen *zusammengesetzten* Datentyp (struct) zu beschreiben. Die Komponenten einer Quadraturformel q sind dann die beiden Zahlen $q.d$ und $q.N$, sowie eine $N \times d$ Matrix $q.x$, sowie die Gewichte $q.w$ als $1 \times N$ Matrix.

Eine Maßapproximation gemäß Definition 2.8 ist als Folge von Quadraturformeln als Funktion auf den natürlichen Zahlen programmierbar, deren Funktionswerte gerade Quadraturformeln sind.

- (1) Programmieren Sie Maßapproximationen $q=\text{Trapezregel}(n)$, $q=\text{Mittelpunktregel}(n)$ und $q=\text{KeplerscheFassregel}(n)$, die bei Vorgabe eines n (überprüfen Sie, ob n eine natürliche Zahl ist) die entsprechende zusammengesetzte Integrationsregel auf $[0, 1]$ mit n Teilintervallen als Quadraturformel q zurückgeben.
- (2) Programmieren Sie eine Funktion $E(f, q)$, die den Punktmaß(q)-Erwartungswert der Funktion f (Übergabe des function handle) berechnet.

- (3) Programmieren Sie eine Funktion $\text{Massprodukt}(P, Q)$, die die Quadraturformel zum Produkt $P \otimes Q$ der beiden Quadraturformeln P und Q zurückgibt.
- (4) Programmieren Sie eine Funktion $\text{Bildmass}(H, Q)$, die die Quadraturformel zum Bildmaß berechnet, wobei H wieder ein function handle und Q eine Quadraturformel ist.
- (5) Überlegen Sie sich zu jeder Teilaufgabe sinnvolle Testfälle (auch höherdimensionale), um die Algorithmen zu überprüfen und dokumentieren Sie ihre Ergebnisse.

Aufgabe 2.2. Zeigen Sie:

- (1) Sind $(X_n)_{n \in \mathbb{N}}$ und $(Y_n)_{n \in \mathbb{N}}$ Folgen mit Verteilung P bzw. Q , dann ist

$$X_1, Y_1, X_2, Y_2, X_3, Y_3, \dots$$

eine Folge mit Verteilung $(P + Q)/2$.

- (2) Ist $(X_n)_{n \in \mathbb{N}}$ eine Folge mit Verteilung $U^1 = \mathbb{1}_{[0,1]}\lambda^1$, dann hat die Folge

$$\frac{1}{2}X_1, \frac{1}{2}(X_1 + 1), \frac{1}{2}X_2, \frac{1}{2}(X_2 + 1), \dots$$

ebenfalls die Verteilung U^1 .

- (3) Ist $(X_n)_{n \in \mathbb{N}}$ eine Folge mit Verteilung Q , dann hat die Folge

$$(X_1, X_2), (X_3, X_4), (X_5, X_6), \dots$$

nicht notwendig die Verteilung $Q \otimes Q$.

- (4) Ist X eine Folge mit Verteilung Q , dann hat nicht jede Teilfolge notwendig die Verteilung Q .

Aufgabe 2.3. Zeigen Sie die Äquivalenz von schwacher und vager Konvergenz im Fall von Wahrscheinlichkeitsmaßen.