

## 7. Übungsblatt „Algorithmische Mathematik 2“

Abgabe bis Mittwoch 14.6., 14 Uhr.

---

**1. (Binomialmodell für Aktienkurse)** In einem einfachen Finanzmarktmodell wird angenommen, dass der Kurs  $S_n$  einer Aktie an einem Tag mit Wahrscheinlichkeit  $p$  um den Faktor  $u > 1$  auf den Wert  $u \cdot S_n$  steigt, und mit Wahrscheinlichkeit  $1 - p$  um den Faktor  $d < 1$  auf den Wert  $d \cdot S_n$  fällt.

Präzisieren Sie die Modellannahmen, und berechnen Sie den Erwartungswert und die Varianz des Kurses  $S_n$  nach  $n$  Tagen, wenn der Kurs bei  $S_0 = 1$  startet.

### 2. (Exponentielle Abschätzungen)

- a) Sei  $X$  eine diskrete reellwertige Zufallsvariable auf  $(\Omega, \mathcal{A}, P)$ . Zeigen Sie, dass für alle  $c, t \geq 0$  gilt:

$$P[X \geq c] \leq e^{-ct} E[e^{tX}].$$

- b) Es seien nun  $X_1, X_2, \dots, X_n$  unabhängige Zufallsvariablen mit  $P[X_i = 1] = p$  und  $P[X_i = 0] = 1 - p$ ,  $0 < p < 1$ . Zeigen Sie, dass für  $a, t \geq 0$  gilt:

$$P\left[\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i \geq a\right] \leq e^{-nat} E[e^{tX_1}]^n.$$

Beweisen Sie mithilfe dieser Abschätzung die Bernstein-Ungleichung

$$P\left[\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i \geq p + \varepsilon\right] \leq e^{-2n\varepsilon^2} \quad \text{für alle } \varepsilon \geq 0.$$

**3. (Endliche Markovketten)** Wir betrachten zeithomogene Markovketten  $(X_n)$  und  $(Y_n)$  auf  $\{1, 2, 3\}$  mit Startwert  $x_0 \in \{1, 2, 3\}$  und Übergangsmatrizen

$$\pi := \begin{pmatrix} 0.5 & 0.5 & 0 \\ 0.5 & 0.5 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \quad \text{bzw.} \quad \sigma := \begin{pmatrix} 0.6 & 0.3 & 0.1 \\ 0.3 & 0.4 & 0.3 \\ 0.2 & 0.3 & 0.5 \end{pmatrix}$$

- a) Untersuchen Sie die Asymptotik der Verteilungen der Markovketten für  $n \rightarrow \infty$ .
- b) Wie groß ist die asymptotische relative Häufigkeit der Besuche der Markovkette im Zustand 1?

#### 4. (Stochastische Simulation II: Der Metropolis-Hastings-Algorithmus)

Sei  $\mu$  eine Wahrscheinlichkeitsverteilung auf einem endlichen Zustandsraum  $S$  mit Gewichten  $\mu(x) > 0$ , und sei  $q = (q(x, y))_{x, y \in S}$  eine irreduzible und aperiodische stochastische Matrix auf  $S$ . Für  $x, y \in S$  setzen wir

$$\alpha(x, y) := \min \left( \frac{\mu(y)q(y, x)}{\mu(x)q(x, y)}, 1 \right) \quad \text{falls } q(x, y) \neq 0, \quad \text{und} \quad \alpha(x, y) := 1 \quad \text{sonst.}$$

Der *Metropolis-Hastings-Algorithmus* erzeugt näherungsweise Stichproben von  $\mu$  durch Simulation einer Markovkette  $(X_n)$  mit Gleichgewicht  $\mu$ . Dabei wird eine Stichprobe  $x_{n+1}$  von  $X_{n+1}$  folgendermaßen aus einer Stichprobe  $x_n$  von  $X_n$  erzeugt:

- Ziehe eine Stichprobe  $y$  von der *Vorschlagsverteilung*  $q(x_n, \cdot)$ .
  - Setze  $x_{n+1} := y$  mit Wahrscheinlichkeit  $\alpha(x_n, y)$ , und  $x_{n+1} := x_n$  sonst.
- a) Zeigen Sie, dass der Algorithmus eine zeithomogene Markovkette  $(X_n)$  simuliert, und bestimmen Sie die Übergangswahrscheinlichkeiten  $\pi(x, y)$  für  $x, y \in S$ .
- b) Zeigen Sie, dass  $\mu$  ein Gleichgewicht ist.
- c) Folgern Sie, dass die Verteilung von  $X_n$  für einen beliebigen Startwert  $X_0$  in Variationsdistanz gegen  $\mu$  konvergiert.

#### 5. (Zufällige Summen mit zufälliger Summandenzahl)

Seien  $(\Omega, \mathcal{A}, P)$  ein Wahrscheinlichkeitsraum und  $N : \Omega \rightarrow \mathbb{Z}_+$  eine Zufallsvariable mit Erwartungswert  $m_1$  und Varianz  $v_1$ . Zeigen Sie:

- a) Für den Erwartungswert  $E[Y]$  einer (diskreten) reellwertigen Zufallsvariable  $Y$  auf  $(\Omega, \mathcal{A}, P)$  gilt

$$E[Y] = \sum_{P[N=k] \neq 0} E[Y|N = k] \cdot P[N = k].$$

*Hinweis: Die bedingte Erwartung gegeben  $N = k$  ist der Erwartungswert bzgl. der bedingten Verteilung, d.h.  $E[Y|N = k] = \sum_{a \in Y(\Omega)} a \cdot P[Y = a|N = k]$ .*

- b) Sind  $X_1, X_2, \dots$  von  $N$  unabhängige reellwertige Zufallsvariablen mit festem Erwartungswert  $m_2$  und Varianz  $v_2$ , dann hat die zufällige Summe

$$S_N(\omega) := X_1(\omega) + X_2(\omega) + \dots + X_{N(\omega)}(\omega)$$

den Erwartungswert  $E[S_N] = m_1 m_2$  und die Varianz  $\text{Var}[S_N] = m_1 v_2 + m_2^2 v_1$ .