

Aufgabe 1 (5 +5 = 10 Punkte)

Wir wollen mit Hilfe eines Monte-Carlo-Verfahrens folgendes Integral bestimmen:

$$\int_{-1}^1 \int_{-1}^1 \int_{-1}^1 \frac{1}{\sqrt{x^2 + y^2 + z^2}} dx dy dz$$

- a) Verwenden Sie zunächst ein naives Monte-Carlo-Verfahren, indem Sie für x, y und z drei unabhängige U_x, U_y, U_z auf $[-1, 1]$ uniformverteilte Zufallsvariablen verwenden. Simulieren Sie eine passende Zufallsvariable $X = f(U_x, U_y, U_z)$, um das Integral zu schätzen. Schätzen Sie die Standardabweichung ihres Schätzers für $n = 10^5$ Simulationen.
(*Hinweis: sd* mit einer passenden Normierung ist hilfreich.)

- b) Die Varianz unseres Monte-Carlo-Schätzers ist gegeben durch $\frac{1}{n} \text{Var}(X)$. Wir können also die Varianz unseres Schätzers verringern, indem wir X durch eine neue Zufallsvariable Y mit $\mathbb{E}[Y] = \mathbb{E}[X]$ und $\text{Var}[Y] < \text{Var}[X]$ ersetzen. Eine Methode hierfür ist die der **Kontrollvariable**. Für diese benötigen wir eine mit X korrelierte Zufallsvariable Z (deren Erwartungswert wir im Idealfall kennen). Setzen wir

$$Y := X - \frac{\text{Cov}[X, Z]}{\text{Var}[Z]}(Z - \mathbb{E}[Z])$$

dann gilt $\mathbb{E}[Y] = \mathbb{E}[X]$ und $\text{Var}[Y] = \text{Var}[X] - (\text{Cov}[X, Z])^2 / \text{Var}[Z]$. Wegen $\text{Cov}[X, Z] \neq 0$ ist $\text{Var}[Y]$ dann kleiner als $\text{Var}[X]$.

Verwenden Sie die Methode der **Kontrollvariable** mit $Z = \exp(-U_x^2 - U_y^2 - U_z^2)$ wobei U_x, U_y, U_z jeweils dieselben uniformverteilten Zufallsvariablen sind, mit denen Sie auch X erzeugt hatten. Erzeugen Sie $n = 10^5$ Simulationen von (X, Z) . Schätzen Sie mit Hilfe ihrer Simulationen $\mathbb{E}[Z]$, $\text{Var}[Z]$ und $\text{Cov}[X, Z]$ empirisch und verwenden Sie diese Schätzungen, um Y zu berechnen. Bestimmen Sie den so gewonnen empirischen Mittelwert von Y und schätzen Sie die Standardabweichung Ihres Schätzers wie in **a**).

Aufgabe 2 (8 Punkte)

In der Vorlesung wird die Chebychev-Ungleichung (Formel (4.2) in Satz 4.1) bewiesen: Für eine reellwertige Zufallsvariable $X \in \mathcal{L}^2$ gilt

$$P(|X - \mathbb{E}[X]| > x) \leq \frac{\text{Var}[X]}{x^2}$$

wobei $\text{Var}[X] := \mathbb{E}[(X - \mathbb{E}[X])^2]$. Diese Ungleichung ist oft sehr nützlich, aber auch recht grob. Wie grob? Das wollen wir in dieser Aufgabe anhand von Beispielen und R untersuchen. Dazu definieren wir für eine reelle Zufallsvariable X die Funktion

$$f(c) := c^2 P\left(|X - \mathbb{E}[X]| > c\sqrt{\text{Var}[X]}\right) \text{ für } c > 0.$$

Durch Einsetzen in die obige Ungleichung können wir lediglich folgern, dass stets $f(c) \leq 1$ gilt. Um eine bessere Approximation für f zu erhalten, simulieren Sie $m = 10^4$ mal die Zufallsvariable X und zwar jeweils für die vier unten aufgelisteten Fälle. Schätzen sie für $c \in \{0.1, 0.2, \dots, 5.0\}$ den Wert $f(c)$ durch

$$\tilde{f}(c) = c^2 \frac{N_c}{m},$$

wobei N_c die Zahl Ihrer Simulationen sei, für die das Ereignis $\{|X - \mathbb{E}[X]| > c\sqrt{\text{Var}[X]}\}$ eingetroffen ist. Plotten Sie die von Ihnen berechneten Werte von \tilde{f} in Abhängigkeit von c . Die zu betrachtenden Fälle sind:

| | Verteilung von X | $\mathbb{E}[X]$ | $\text{Var}[X]$ | R-Funktion |
|---------|-------------------------|-----------------|-------------------|--------------|
| 1. Fall | Geom $_p$ mit $p = 0.3$ | $\frac{1-p}{p}$ | $\frac{1-p}{p^2}$ | rgeom |
| 2. Fall | Unif $_{[0,1]}$ | $\frac{1}{2}$ | $\frac{1}{12}$ | runif |
| 3. Fall | Unif $_{[-2,2]}$ | 0 | $\frac{4}{3}$ | runif |
| 4. Fall | Exp $_a$ mit $a = 5$ | a^{-1} | a^{-2} | rexp |