

## 10. Übungsblatt zur Vorlesung Stochastik II

**Aufgabe 1)** Im week8a.pdf hatten wir auf den letzten beiden Seiten in dem Beispiel 2 unabhängige, mit Parameter  $\lambda$  Poisson-verteilte Zufallszahlen  $x_1, \dots, x_n$  betrachtet und den Maximum Likelihood Schätzer für das  $\lambda$  hergeleitet, der war gegeben durch

$$\hat{\lambda}_{\text{ML}}(x_1, \dots, x_n) = \frac{x_1 + \dots + x_n}{n} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i \quad (1)$$

Zeigen Sie mit Hilfe der Cramer-Rao Abschätzung: Der Schätzer (1) ist effizient in der Menge aller erwartungstreuen Schätzer. Das heisst, das  $\hat{\lambda}_{\text{ML}}$  hat minimale Varianz in der Menge aller erwartungstreuen Schätzer  $\tilde{\lambda}$  mit  $E[\tilde{\lambda}] = \lambda$ . Gehen Sie dazu folgendermassen vor:

- Zeigen Sie:  $V[\hat{\lambda}_{\text{ML}}] = \frac{\lambda}{n}$ .
- Berechnen Sie die Fisher-Informationsmatrix  $I(\lambda)$ . Das ist in diesem Fall einfach eine Zahl, also eine  $1 \times 1$  Matrix.
- Schreiben Sie die Cramer-Rao Abschätzung für diesen Fall hin.

**Aufgabe 2)** Wir betrachten die Maximum Likelihood Schätzer (oder die erwartungstreue Version davon) für den Mittelwert  $\mu$  und die Varianz  $\sigma^2$  von normalverteilten Zufallszahlen  $x_1, \dots, x_n$  gegeben durch

$$\hat{\mu}(x_1, \dots, x_n) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i \quad (2)$$

$$\hat{s}^2(x_1, \dots, x_n) = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2 \quad (3)$$

In der Vorlesung haben wir gezeigt (auf den letzten beiden Seiten vom week10b):

- $\hat{\mu}$  ist normalverteilt mit Mittelwert  $\mu$  und Varianz  $\frac{\sigma^2}{n}$ .
- $\hat{s}^2$  ist im wesentlichen  $\chi_{n-1}^2$ -verteilt. Genauer:

$$\text{Prob} \left[ \hat{s}^2 \in [z, z + dz) \right] = \frac{n-1}{\sigma^2} \times p_{\chi_{n-1}^2} \left( \frac{n-1}{\sigma^2} z \right) dz$$

wobei das  $p_{\chi_{n-1}^2}$  die Dichte der  $\chi^2$ -Verteilung mit  $n-1$  Freiheitsgraden ist.

Verifizieren Sie die Aussagen (a) und (b) durch eine geeignete R-Simulation.