

### Aufgabe 1

Seien  $x_1, \dots, x_n$  i.i.d. Realisierungen einer Zufallsgröße  $X \sim N(\mu, \sigma^2)$  mit bekanntem Mittelwert  $\mu \in \mathbb{R}$  und unbekannter Varianz  $\sigma^2 > 0$ .

- Zeigen Sie, dass die konjugierte Priori  $p_K(\sigma^2)$  für  $\sigma^2$  durch eine Invers-Gamma Verteilung (d.h.  $\sigma^2 \sim \text{IG}(a, b)$ ) gegeben ist und bestimmen sie die zugehörige Posteriori.
- Bestimmen Sie Jeffreys' Priori  $p_J(\sigma^2)$ . Handelt es sich hierbei um eine propere (eigentliche) Verteilung?
- Bestimmen Sie die Posteriori-Verteilung von  $\sigma^2|x, \mu$ , basierend auf Jeffreys' Priori  $p_J(\sigma^2)$ . Ist sie proper? Wenn ja, zu welcher Verteilungsfamilie gehört sie?
- Für welche Werte von  $a, b$  stimmen die Posteriori-Verteilungen für die verschiedenen Prioris überein? Sind diese Werte zulässig?

### Aufgabe 2

Die Normalverteilung lässt sich alternativ auch über die Präzision  $\kappa = \frac{1}{\sigma^2}$  statt über die Varianz  $\sigma^2$  parametrisieren, d.h.  $N(\mu, \kappa^{-1})$ . Die entsprechende Dichte ist gegeben durch

$$p(x) = \sqrt{\frac{\kappa}{2\pi}} \exp\left(-\frac{1}{2}\kappa(x - \mu)^2\right), \quad x \in \mathbb{R}.$$

Im Folgenden sei wieder der Mittelwert  $\mu \in \mathbb{R}$  bekannt,  $\kappa > 0$  unbekannt und  $x_1, \dots, x_n$  i.i.d. Realisierungen von  $X \sim N(\mu, \kappa^{-1})$ . Für die Präzision werde folgende Priori angenommen

$$\kappa \sim \text{Ga}(a, b).$$

- Zeigen Sie, dass die gewählte Priori für  $\kappa$  konjugiert ist.

Der Datensatz `r-jy-daily.dat` besteht aus täglichen logarithmierten Wechselkursgewinnen  $x_i$  des Yen zum Dollar, die annähernd als i.i.d. Realisierungen von  $X$  mit Mittelwert  $\mu = 0$  betrachtet werden können.

- Ermitteln Sie eine (subjektive) Priori-Verteilung für  $\kappa$ , indem Sie die Priori-Parameter basierend auf den ersten  $n_0 = 10$  Beobachtungen so wählen, dass

$$n_0 = 2a \quad \text{und} \quad \hat{\kappa}_{\text{ML}} = \frac{a-1}{b},$$

d.h. sodass der Modus der Priori gerade dem ML-Schätzer  $\hat{\kappa}_{\text{ML}}$  entspricht.

Berechnen Sie die Posteriori-Verteilung anhand der restlichen Beobachtungen und stellen Sie Priori und Posteriori graphisch dar.

*Hinweis:* Für  $\mu = 0$  gilt  $\hat{\kappa}_{\text{ML}} = \frac{n}{\sum_{i=1}^n x_i^2}$ .

- Berechnen Sie anhand der Posteriori einen (Bayesianischen) Schätzer für  $\kappa$ .