

# Klausur zur Vorlesung Schätzen und Testen I

15. Februar 2011

Christian Heumann, Volker Schmid, Julia Kärcher

Name, Vorname: \_\_\_\_\_

Matrikelnummer: \_\_\_\_\_

Ich bin damit einverstanden, dass mein Klausurergebnis in Verbindung mit meiner Matrikelnummer im Internet veröffentlicht wird.

Aufgabe	1	2	3	4	5	$\Sigma$	Note
Punkte							

## Wichtig:

- Überprüfen Sie zunächst, ob Ihr Klausurexemplar vollständig ist. Die Klausur sollte aus drei Blättern (ohne dieses Deckblatt) mit fünf Aufgaben bestehen.
- Verwenden Sie für Ihre Lösungen ausschließlich die Ihnen zur Verfügung gestellten Papierbögen. Beginnen Sie für jede Aufgabe eine neue Seite.
- Kennzeichnen Sie jedes abgegebene Blatt mit Ihrem Namen und Ihrer Matrikelnummer.
- Als Hilfsmittel sind zugelassen:
  - drei handschriftlich beschriebene DIN-A4-Blätter,
  - die in der Übung verteilte Übersicht konjugierter Verteilungen,
  - die in der Übung verteilten Verteilungsübersichten aus dem Buch von Gelman, Carlin, Stern und Rubin (2004),
  - ein nichtprogrammierbarer Taschenrechner,
  - ein Wörterbuch.
- Maximal können 100 Punkte erreicht werden. Die Klausur ist mit 45 Punkten bestanden.
- Die Bearbeitungszeit beträgt 120 Minuten.

Viel Erfolg!

**Aufgabe 1**

24 Punkte

Seien  $X_1, \dots, X_n \stackrel{i.i.d.}{\sim} N(\mu, \sigma^2)$ . Seien sowohl  $\mu$  als auch  $\sigma^2$  unbekannt, also  $\theta = (\mu, \sigma^2)$ . Betrachten Sie folgende Schätzer für  $\sigma^2$ :

$$S^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2 \quad \text{und} \quad V^2 = \frac{1}{n+1} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2$$

mit  $\bar{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i$ .

*Hinweis:* Verwenden Sie  $\sum_{i=1}^n \left( \frac{X_i - \bar{X}}{\sigma} \right)^2 \sim \chi^2(n-1)$ .

- (a) Sind die beiden Schätzer erwartungstreu für  $\sigma^2$ ?  
(b) Zeigen Sie, dass für die mittleren quadratischen Fehler gilt:

$$\text{MSE}_\theta(S^2) = \frac{2}{n-1} \sigma^4 \quad \text{und} \quad \text{MSE}_\theta(V^2) = \frac{2}{n+1} \sigma^4.$$

- (c) Untersuchen Sie  $S^2$  und  $V^2$  auf ihre Zulässigkeit als Schätzer für  $\sigma^2$ .  
(d) Geben Sie eine suffiziente Statistik für  $\theta = (\mu, \sigma^2)$  an. Begründen Sie Ihre Antwort.

**Aufgabe 2**

17 Punkte

Seien  $X_1, \dots, X_n \stackrel{i.i.d.}{\sim} \text{Po}(\lambda)$  mit Parameter  $\lambda > 0$ . Betrachten Sie die Hypothesen

$$H_0 : \lambda = \lambda_0 \quad \text{vs.} \quad H_1 : \lambda = \lambda_1$$

mit  $\lambda_0 > \lambda_1 > 0$ .

- (a) Zeigen Sie, dass der entsprechende Likelihood-Quotient die Form

$$\Lambda(x) = \Lambda(x_1, \dots, x_n) = \left( \frac{\lambda_1}{\lambda_0} \right)^z \exp(-n(\lambda_1 - \lambda_0))$$

für  $x_1, \dots, x_n \in \mathbb{N}_0$  und  $z = \sum_{i=1}^n x_i$  hat.

- (b) Begründen Sie, weshalb ein Test zum exakten Niveau  $\alpha$ , der auf der Alternative die größte Güte hat, äquivalent ist zu

$$\phi(z) = \begin{cases} 1 & , \text{ falls } z < c_\alpha \\ \gamma_\alpha(z) & , \text{ falls } z = c_\alpha \\ 0 & , \text{ falls } z > c_\alpha. \end{cases}$$

Wieso ist eine Randomisierung notwendig?

- (c) Bestimmen Sie den kritischen Wert  $c_\alpha$  sowie die Randomisierungskonstante  $\gamma_\alpha(z)$ .

*Hinweis:* Die Summe von  $n$  i.i.d.  $\text{Po}(\lambda)$ -verteilten Zufallsvariablen ist  $\text{Po}(n\lambda)$ -verteilt.

**Aufgabe 3**

22 Punkte

Seien  $X_1, \dots, X_n$  i.i.d. t-verteilt mit Lokationsparameter  $m \in \mathbb{R}$ , Skalenparameter  $s \in \mathbb{R}_+$  und  $\nu > 2$  Freiheitsgraden. Die Dichte der t-Verteilung lautet

$$g(x) = \frac{\Gamma\left(\frac{\nu+1}{2}\right)}{\Gamma\left(\frac{\nu}{2}\right) \sqrt{\nu\pi} s} \left(1 + \frac{1}{\nu} \left(\frac{x-m}{s}\right)^2\right)^{-\frac{\nu+1}{2}}$$

für  $x \in \mathbb{R}$ . Es gilt  $E(X_1) = m$  und  $\text{Var}(X_1) = \frac{\nu}{\nu-2} s^2$ .

(a) Beschreiben Sie die t-Verteilung für festes  $\nu$  als Lokations- und Skalenfamilie.

Im Folgenden sei der Parameter  $m$  bekannt, der Parameter  $s^2$  soll geschätzt werden. Bei dieser Schätzung werde das Modell allerdings fehlspezifiziert: Für  $X_1, \dots, X_n$  wird die Dichtefunktion  $f_{\sigma^2}$  der Normalverteilung mit festem Erwartungswert  $\mu_0 \in \mathbb{R}$  und Varianz  $\sigma^2$  angenommen.

(b) Zeigen Sie, dass gilt:

$$E_g(\log f_{\sigma^2}(X_1)) = -\frac{1}{2} \log(2\pi\sigma^2) - \frac{1}{2\sigma^2} \left( \frac{\nu}{\nu-2} s^2 + m^2 - 2\mu_0 m + \mu_0^2 \right).$$

(c) Berechnen Sie dasjenige  $\sigma^2 \in \mathbb{R}_+$ , das die Kullback-Leibler-Distanz  $D(g, f_{\sigma^2})$  minimiert. Interpretieren Sie Ihr Ergebnis.

(d) Welche Art von Fehlspezifikation liegt hier vor? Nennen Sie zwei weitere Beispiele für Fehlspezifikation.

**Aufgabe 4**

15 Punkte

Seien  $X_1, \dots, X_n \stackrel{i.i.d.}{\sim} Po(\lambda)$  mit  $\lambda > 0$ .

(a) Zeigen Sie, dass für dieses Datenmodell Jeffreys' Priori-Verteilung wie folgt aussieht:

$$\pi(\lambda) \propto \frac{1}{\sqrt{\lambda}}.$$

(b) Wann und warum wählt man Jeffreys' Priori als Priori-Verteilung? Warum eignet sie sich als Referenzpriori?

(c) Handelt es sich hierbei um eine eigentliche Dichte? Ist die Posteriori proper?

Betrachten Sie das bayesianische lineare Modell

$$\mathbf{y} \sim \mathbf{X}\boldsymbol{\beta} + \boldsymbol{\varepsilon}, \quad \boldsymbol{\varepsilon} \sim \text{MVN}(\mathbf{0}, \sigma^2 \mathbf{I}),$$

mit  $\mathbf{y} \in \mathbb{R}^n$ ,  $\mathbf{X} \in \mathbb{R}^{n \times p}$ ,  $\boldsymbol{\beta} \in \mathbb{R}^p$ ,  $\sigma^2 > 0$ . A priori seien

$$p(\boldsymbol{\beta} | \mathbf{X}) \propto 1 \quad \text{und} \quad \sigma^2 | \mathbf{X} \sim \text{IG}(a, b), \quad a, b \in \mathbb{R}_+.$$

(a) Zeigen Sie: Die vollständig bedingten Dichten von  $\boldsymbol{\beta}$  und  $\sigma^2$  lauten

$$\begin{aligned} \sigma^2 | \boldsymbol{\beta}, \mathbf{y}, \mathbf{X} &\sim \text{IG}\left(a + \frac{n}{2}, b + \frac{1}{2}(\mathbf{y} - \mathbf{X}\boldsymbol{\beta})'(\mathbf{y} - \mathbf{X}\boldsymbol{\beta})\right) \\ \boldsymbol{\beta} | \sigma^2, \mathbf{y}, \mathbf{X} &\sim \text{MVN}\left(\hat{\boldsymbol{\beta}}, \sigma^2(\mathbf{X}'\mathbf{X})^{-1}\right), \end{aligned}$$

wobei  $\hat{\boldsymbol{\beta}} = (\mathbf{X}'\mathbf{X})^{-1}\mathbf{X}'\mathbf{y}$ .

(b) Zeigen Sie: Die Posteriori-Randverteilung von  $\sigma^2$  lautet

$$\sigma^2 | \mathbf{y}, \mathbf{X} \sim \text{IG}\left(a + \frac{n-p}{2}, b + \frac{1}{2}\hat{\boldsymbol{\varepsilon}}'\hat{\boldsymbol{\varepsilon}}\right),$$

wobei  $\hat{\boldsymbol{\varepsilon}} = \mathbf{y} - \mathbf{X}\hat{\boldsymbol{\beta}}$ .

*Hinweis:* Verwenden Sie  $(\mathbf{y} - \mathbf{X}\boldsymbol{\beta})'(\mathbf{y} - \mathbf{X}\boldsymbol{\beta}) = \hat{\boldsymbol{\varepsilon}}'\hat{\boldsymbol{\varepsilon}} + (\hat{\boldsymbol{\beta}} - \boldsymbol{\beta})'\mathbf{X}'\mathbf{X}(\hat{\boldsymbol{\beta}} - \boldsymbol{\beta})$ .

(c) Geben Sie eine Möglichkeit an, wie man aus der Posteriori-Randdichte  $f(\boldsymbol{\beta} | \mathbf{y}, \mathbf{X})$  simulieren könnte.