

Théorie de l'information et de la décision
Examen de rattrapage

Partie bayésienne (10 pts)
Documents interdits (sauf formulaire de probabilités)

Exercice 1 (3 pts)

Trois individus arrivés indépendamment et au hasard à un arrêt de tram, se demandent quelle est la fréquence de passage des trams à cette période de la journée. Ils ont attendu 3, 4 et 6 minutes. Ils hésitent entre deux possibilités : les trams passent toutes les 8 minutes ou toutes les 12 minutes.

Nous supposons que les trois réalisations sont issues d'une loi uniforme sur $[0, \theta]$ avec $\theta \in \{8, 12\}$. En postulant une loi a priori uniforme sur les deux possibilités, $\mathbb{P}^\pi(\theta = 8) = \mathbb{P}^\pi(\theta = 12) = 1/2$, donner une résolution bayésienne de cette question.

Exercice 2 (4 pts)

Nous considérons un n -échantillon x_1, \dots, x_n distribué suivant une loi gaussienne d'espérance θ_1 et de variance θ_2 . Nous supposons que $\theta_1 | \theta_2 \sim \mathcal{N}(0, \theta_2)$ et que $\theta_2 \sim \mathcal{IG}(1, 1)$. Donner la loi a posteriori marginale de θ_1 .

Nous rappelons que si x suit une loi Inverse Gamma de paramètre (α, β) ($x \sim \mathcal{IG}(\alpha, \beta)$) alors x admet pour densité de probabilité

$$f(x|\alpha, \beta) = \frac{\beta^\alpha}{\Gamma(\alpha)} x^{-\alpha-1} \exp\left(-\frac{\beta}{x}\right) \mathbf{1}_{x>0}.$$

Exercice 3 (3 pts)

La durée T séparant deux arrivées successives de requêtes à un serveur suit une loi exponentielle de paramètre θ^{-1} . On observe un échantillon de n durées t_1, \dots, t_n . Donner la loi a priori de Jeffreys pour θ ainsi que la loi a posteriori et l'estimateur bayésien associé à la fonction de perte quadratique.

(1)

Correction examen
de statistique HPPA 101
27/03/2019

Exercice 1

$$\Theta \in \{8, 12\}$$

$$\mathbb{P}^{\Pi}(\Theta = 8) = \mathbb{P}^{\Pi}(\Theta = 12) = \frac{1}{2}$$

$$X_1, X_2, X_3 \mid \Theta \stackrel{iid}{\sim} \mathcal{U}[0, \Theta]$$

$$\underline{X} = (X_1, X_2, X_3)$$

$$f(\underline{X} \mid \Theta) = \prod_{i=1}^3 f(X_i \mid \Theta)$$

$$\Leftrightarrow f(\underline{X} \mid \Theta) = \prod_{i=1}^3 \left(\frac{1}{\Theta} \right) \mathbb{1}_{[0, \Theta]}(X_i)$$

$$\Leftrightarrow f(\underline{\kappa} | \theta) = \theta^{-3} \prod_{i=1}^3 \{ \theta \geq \max(\underline{\kappa}_i) \} \quad (2)$$

Ainsi,

$$\mathbb{P}^{\Pi}(\theta=8 | \underline{\kappa}) \propto 8^{-3} \prod_{i=1}^3 \{ \max(\underline{\kappa}_i) \leq 8 \}$$

$$\mathbb{P}^{\Pi}(\theta=12 | \underline{\kappa}) \propto 12^{-3} \prod_{i=1}^3 \{ \max(\underline{\kappa}_i) \leq 12 \}$$

Nous avons $\kappa_1 = 3$, $\kappa_2 = 4$ et $\kappa_3 = 6$

$$\text{Donc, } \mathbb{P}^{\Pi}(\theta=8 | \underline{\kappa}) = \left[\frac{8^{-3}}{8^{-3} + 12^{-3}} \right]$$

$$\text{et } \mathbb{P}^{\Pi}(\theta=12 | \underline{\kappa}) = \left[\frac{12^{-3}}{8^{-3} + 12^{-3}} \right]$$

On obtient

$$\mathbb{P}^{\Pi}(\theta=8 | \underline{\kappa}) = \frac{27}{35}$$

$$\text{et } \mathbb{P}^{\Pi}(\theta=12 | \underline{\kappa}) = \frac{8}{35}$$

Sans fonction de perte, on choisit

$$\hat{\theta} = 8.$$

Exercício 2

(3)

$$X_1, \dots, X_m \mid \theta_1, \theta_2 \stackrel{\text{iid}}{\sim} N(\theta_1, \theta_2)$$

$$\theta_1 \mid \theta_2 \sim N(0, \theta_2)$$

$$\theta_2 \sim \text{I}(\nu(1, 1))$$

$$\underline{X} = (X_1, \dots, X_m)$$

$$f(\underline{X} \mid \theta_1, \theta_2) = \prod_{i=1}^m \left(\frac{1}{\sqrt{2\pi\theta_2}} \right) e^{-\frac{1}{2\theta_2} (X_i - \theta_1)^2}$$

$$\Leftrightarrow f(\underline{X} \mid \theta_1, \theta_2) = (2\pi)^{-m/2} \theta_2^{-m/2} e^{-\frac{1}{2\theta_2} \sum_{i=1}^m (X_i - \theta_1)^2}$$

Aim: $\pi(\theta_1, \theta_2 \mid \underline{X})$

$$\pi(\theta_1, \theta_2 \mid \underline{X}) \propto \theta_2^{-m/2} e^{-\frac{1}{2\theta_2} \sum_{i=1}^m (X_i - \theta_1)^2} \theta_2^{-1/2} e^{-\frac{1}{2\theta_2} \theta_1^2}$$

$$\theta_2^{-2} e^{-\frac{1}{\theta_2} \theta_1^2} \mathbb{1}_{\{\theta_2 > 0\}}$$

$$\Leftrightarrow \pi(\theta_1, \theta_2 \mid \underline{X}) \propto \theta_2^{-m/2 - 2} e^{-\frac{1}{\theta_2} \left[1 + \sum_{i=1}^m X_i^2 \right]} \mathbb{1}_{\{\theta_2 > 0\}}$$

$$\theta_2^{-1/2} e^{-\frac{1}{2\theta_2} \left[m\theta_1^2 - 2\theta_1 \sum X_i + \theta_1^2 \right]}$$

$$\Leftrightarrow \pi(\theta_1, \theta_2 \mid \underline{X}) \propto \theta_2^{-1/2} e^{-\frac{m+1}{2\theta_2} \left[\theta_1 - \frac{\sum X_i}{m+1} \right]^2}$$

$$\theta_2^{-m/2 - 2} e^{-\frac{1}{\theta_2} \left[1 + \frac{\sum X_i^2}{2} - \frac{(\sum X_i)^2}{2(m+1)} \right]} \mathbb{1}_{\{\theta_2 > 0\}}$$

(4)

$$\Rightarrow \mathcal{O}_1 | \mathcal{O}_2, \underline{\mu} \sim \mathcal{N} \mathcal{N} \left(\frac{\sum \mu_i}{m+1}, \frac{\sigma_2}{m+1} \right)$$

$$\mathcal{O}_2 | \underline{\mu} \sim \mathcal{N} \text{IG} \left(\frac{m}{2} + 1, 1 + \frac{\sum \mu_i^2}{2} - \frac{(\sum \mu_i)^2}{2(m+1)} \right)$$

$$\text{Seit } s^2 = \sum (\mu_i - \bar{\mu})^2 \text{ et}$$

$$\bar{\mu} = \frac{\sum \mu_i}{m}$$

$$1 + \frac{\sum \mu_i^2}{2} - \frac{(\sum \mu_i)^2}{2(m+1)}$$

$$= 1 + \frac{\sum (\mu_i - \bar{\mu})^2}{2} + \frac{m \bar{\mu}^2}{2} - \frac{m^2 \bar{\mu}^2}{2(m+1)}$$

$$= 1 + \frac{s^2}{2} + \frac{m(m+1) \bar{\mu}^2 - m^2 \bar{\mu}^2}{2(m+1)}$$

$$= 1 + \frac{s^2}{2} + \frac{m \bar{\mu}^2}{2(m+1)}$$

$$\Rightarrow \mathcal{O}_1 | \mathcal{O}_2, \underline{\mu} \sim \mathcal{N} \mathcal{N} \left(\frac{m \bar{\mu}}{m+1}, \frac{\sigma_2}{m+1} \right)$$

$$\mathcal{O}_2 | \underline{\mu} \sim \mathcal{N} \text{IG} \left(\frac{m}{2} + 1, 1 + \frac{s^2}{2} + \frac{m \bar{\mu}^2}{2(m+1)} \right)$$

(5)

$$\pi(\theta_1 | \kappa)$$

$$\propto \int \theta_2^{-\frac{m}{2} - 2 - \frac{1}{2}} e^{-\frac{1}{\theta_2} \left[1 + \frac{1^2}{2} + \frac{m\bar{\kappa}^2}{2(m+1)} + \frac{m+1}{2} \left(\theta_1 - \frac{\sum \kappa_i}{m+1} \right)^2 \right]} d\theta_2$$

$$\Rightarrow \pi(\theta_1 | \kappa) \propto \left[1 + \frac{1^2}{2} + \frac{m\bar{\kappa}^2}{2(m+1)} + \frac{(m+1)}{2} \left(\theta_1 - \frac{\sum \kappa_i}{m+1} \right)^2 \right]^{-\left(\frac{m}{2} + \frac{3}{2}\right)}$$

~~$$\Rightarrow \pi(\theta_1 | \kappa) \propto \left[1 + \frac{1^2}{2} + \frac{m\bar{\kappa}^2}{2(m+1)} + \frac{(m+1)}{2} \theta_1^2 - \theta_1 \sum \kappa_i + \frac{(m+1)}{2} \frac{(\sum \kappa_i)^2}{(m+1)^2} \right]^{-\left(\frac{m+2+1}{2}\right)}$$

ligne inutile~~

$$\Rightarrow \pi(\theta_1 | \kappa) \propto \left[1 + \frac{(m+1)}{2 + 1^2 + \frac{m\bar{\kappa}^2}{m+1}} \left[\theta_1 - \frac{m\bar{\kappa}}{m+1} \right]^2 \right]^{-\left(\frac{m+2+1}{2}\right)}$$

$$\theta_1 | \kappa \sim N \left(m+2, \frac{m\bar{\kappa}}{m+1}, \frac{2 + 1^2 + m\bar{\kappa}/(m+1)}{(m+1)/(m+2)} \right)$$

Exercício 3

6

$t_1, \dots, t_m | \theta \stackrel{iid}{\sim} \Sigma(1/\theta) \quad \theta > 0$

$$f(t|\theta) = \frac{1}{\theta} e^{-t/\theta} \mathbb{1}_{\{t > 0\}}$$

$$\log(f(t|\theta)) \stackrel{p.s.}{=} -\log(\theta) - \frac{t}{\theta}$$

$$\frac{d \log f(t|\theta)}{d\theta} = -\frac{1}{\theta} + \frac{t}{\theta^2}$$

$$\frac{d^2 \log f(t|\theta)}{(d\theta)^2} = \frac{1}{\theta^2} - \frac{2t}{\theta^3}$$

$$= \frac{1}{\theta^2} - \frac{2t}{\theta^3}$$

$$\underline{I}_+^F(\theta) = -\frac{1}{\theta^2} + 2 \frac{E(t|\theta)}{\theta^3}$$

$$\Rightarrow \underline{I}_+^F(\theta) = \frac{2}{\theta^2} - \frac{1}{\theta^2} = \frac{1}{\theta^2}$$

$$\underline{I}_+ = (t_1, \dots, t_m)$$

$$\Rightarrow \underline{I}_+^F(\theta) = \frac{m}{\theta^2}$$

$$\pi^J(\theta) \propto \theta^{-2} \mathbb{1}_{\{\theta > 0\}} \quad (7)$$

La loi a priori de Jeffreys est impropre.

$$\begin{aligned} \pi^J(\theta | \pm) &\propto \theta^{-1} \mathbb{1}_{\{\theta > 0\}} \theta^{-m} e^{-\frac{\sum t_i}{\theta}} \\ \Rightarrow \pi^J(\theta | \pm) &\propto \theta^{-m-1} e^{-\frac{\sum t_i}{\theta}} \mathbb{1}_{\{\theta > 0\}} \end{aligned}$$

$\Rightarrow \theta | \pm \sim \text{IG}(m, \sum t_i)$
 Calculons l'espérance de la loi inverse gamma.

$X \sim \text{IG}(\alpha, \beta)$ avec $\alpha > 1$

$$E(X) = \int_0^{+\infty} \frac{\beta^\alpha}{\Gamma(\alpha)} x^{-\alpha+1-1} e^{-\beta/x} dx$$

$$\Rightarrow E(X) = \frac{\beta^\alpha}{\Gamma(\alpha)} \frac{\Gamma(\alpha-1)}{\beta^{\alpha-1}} = \frac{\beta}{\alpha-1}$$

$$\text{Ainsi } \hat{\theta} = E^{\pi^j}(\theta | \mathcal{H})$$

(8)

$$= \left[\frac{\sum t_i}{m-2} \right]$$

(on suppose implicitement que $m \geq 3$).