

# 1 Exercices

*Exercice 1.* Nous considérons la suite d'expériences statistiques

$$\left( \{0, 1\}^n, \mathcal{P}(\{0, 1\}^n), \left\{ \mathbb{P}_{n, \theta} = \bigotimes_{i=1}^n \text{Ber}(\varphi(\theta^T \mathbf{x}_i)) : \theta \in \Theta = \mathbb{R}^p \right\} \right)$$

où  $(\mathbf{x}_1, \dots, \mathbf{x}_n)$  sont des variables explicatives quantitatives ( $\mathbf{x}_i \in \mathbb{R}^p$ ) et

$$\varphi(t) = (1 + e^{-t})^{-1}.$$

Nous suppose que, pour tout  $n \geq p$ , la matrice  $[\mathbf{x}_1, \dots, \mathbf{x}_n]$  est de rang  $p$ . On note  $L_n(\theta)$  la fonction de log-vraisemblance des observations  $(Y_1, \dots, Y_n)$ .

1. Déterminer  $\theta \mapsto L_n(\theta)$ .
2. Montrer que

$$\begin{aligned} \nabla L_n(\theta) &= \sum_{i=1}^n \{Y_i - p_i(\theta)\} \mathbf{x}_i \\ -\nabla^2 L_n(\theta) &= \sum_{i=1}^n h(\theta^T \mathbf{x}_i) \mathbf{x}_i \mathbf{x}_i^T \quad \text{où } h = \varphi(1 - \varphi) \end{aligned}$$

En déduire que la fonction  $\theta \mapsto L_n(\theta)$  est strictement concave.

3. Montrer que l'estimateur du maximum de vraisemblance  $\hat{\theta}_n$  est défini comme la solution d'un système d'équations que l'on précisera.
4. Proposer un algorithme pour déterminer l'estimateur du maximum de vraisemblance.

On souhaite établir la normalité asymptotique de  $\sqrt{n}(\hat{\theta}_n - \theta)$  sous  $\mathbb{P}_\theta$ . On fait les hypothèses suivantes :

- La suite  $\{\hat{\theta}_n, n \in \mathbb{N}\}$  est consistante.
- Pour tout  $\theta \in \Theta$  il existe une matrice  $Q_\theta$  inversible telle que

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n h(\theta^T \mathbf{x}_i) \mathbf{x}_i \mathbf{x}_i^T = Q_\theta$$

- $\sup_{n \geq 0} n^{-1} \sum_{i=1}^n \|\mathbf{x}_i\|^3 < \infty$ .

5. Montrer que

$$\left( \frac{\nabla^2 L_n(\theta)}{n} + R_n \right) \sqrt{n}(\hat{\theta}_n - \theta) = -\frac{\nabla L_n(\theta)}{\sqrt{n}}$$

où pour tout  $\theta \in \Theta$  et  $\varepsilon > 0$ ,  $\lim_{n \rightarrow \infty} \mathbb{P}_{n, \theta}(\|R_n\| \geq \varepsilon) = 0$ .

6. Montrer que  $n^{-1/2} \nabla L_n(\theta)$  est asymptotiquement normal.
7. Conclure que  $\sqrt{n}(\hat{\theta}_n - \theta) \xrightarrow{\mathbb{P}_{n, \theta}} \mathcal{N}(0, Q_\theta^{-1})$ .

8. On note  $\beta_{n,k}$  le kème coefficient de la diagonale de  $(-\nabla^2 L_n(\hat{\theta}_n)/n)^{-1}$ . Montrer que

$$\sqrt{\frac{n}{\beta_{n,k}}} (\hat{\theta}_{n,k} - \theta_k) \xrightarrow{\mathbb{P}_\theta} \mathbf{N}(0, 1).$$

9. Construire un intervalle de confiance asymptotique pour le paramètre  $\theta_k$  pour  $k \neq p$ .

10. En déduire un test de niveau asymptotique  $\alpha$  pour  $H_0 : \theta_k = 0$  contre  $H_0 : \theta_k \neq 0$ .

11. Calculer la  $p$ -valeur asymptotique de ce test.

*Exercice 2.* Soit  $\{X_k, k \in \mathbb{N}\}$  un échantillon de loi de densité

$$p(\theta, x) = \begin{cases} (\theta_1 + \theta_2)^{-1} e^{-x/\theta_1} & x > 0 \\ (\theta_1 + \theta_2)^{-1} e^{x/\theta_2} & x \leq 0 \end{cases} \quad \theta = (\theta_1, \theta_2) \in \Theta := \mathbb{R}_*^+ \times \mathbb{R}_*^+.$$

On considère le test d'hypothèses

$$H_0 : \theta_1 = \theta_2, \quad \text{contre} \quad H_1 : \theta_1 \neq \theta_2$$

1. Construire le test de Wald.
2. Construire le test de Rao.
3. Construire le test du rapport de vraisemblance généralisé.

*Exercice 3.* On rappelle qu'une loi Beta( $\alpha, \beta$ ),  $(\alpha, \beta) \in \mathbb{R}_+^* \times \mathbb{R}_+^*$  est une loi de densité sur  $[0, 1]$  donnée par

$$f(\alpha, \beta, x) = \frac{\Gamma(\alpha + \beta)}{\Gamma(\alpha)\Gamma(\beta)} x^{\alpha-1} (1-x)^{\beta-1} \mathbb{1}_{]0,1[}(x).$$

Soit  $(X_1, \dots, X_n)$  des variables aléatoires indépendantes distribuées suivant une loi Beta de paramètre  $(\mu, 1)$  et  $(Y_1, \dots, Y_m)$  des variables aléatoires indépendantes de loi Beta  $(\nu, 1)$ . On suppose de plus que  $(X_1, \dots, X_n)$  et  $(Y_1, \dots, Y_m)$  sont indépendantes. On effectue le test

$$H_0 : \mu = \nu, \quad \text{contre} \quad H_1 : \mu \neq \nu.$$

1. Déterminer le test de rapport de vraisemblance généralisé.
2. Montrer que le test du rapport de vraisemblance généralisé est équivalent au test de fonction critique

$$\phi(X_1, \dots, X_n, Y_1, \dots, Y_m) = \mathbb{1}\{T_{n,m} \notin [c_1, c_2]\}$$

où  $c_1 < c_2$  et

$$T_{n,m} := \frac{\sum_{i=1}^n \log(X_i)}{\sum_{i=1}^n \log(X_i) + \sum_{i=1}^m \log(Y_i)}$$

3. Montrer que  $-\log(X_i)$  et  $-\log(Y_i)$  sont distribuées suivant des lois exponentielles et donc que  $-\sum_{i=1}^n \log(X_i)$  et  $-\sum_{j=1}^m \log(Y_j)$  sont distribuées suivant des lois  $\Gamma$  que l'on déterminera. Déterminer la distribution sous l'hypothèse nulle de la statistique de test, puis déterminer  $c_1$  et  $c_2$  permettant d'obtenir un test de niveau  $\alpha$  pour  $\alpha \in ]0, 1[$ .
4. Supposons que  $m = m_n$  est une suite telle que  $\lim_{n \rightarrow \infty} m_n/n = \gamma > 0$  et  $\gamma - m_n/n = o(n^{-1/2})$ . Montrer que la suite  $\{T_{n,m_n}, n \in \mathbb{N}\}$  admet une limite  $\lambda$  que l'on déterminera puis déterminer la distribution limite de  $\sqrt{n}(T_{n,m_n} - \lambda)$ . Proposer une construction du test de niveau asymptotique  $\alpha$  pour  $\alpha \in ]0, 1[$ .