Corrigé du TD 6

Exercice 1. (pas de corrigé) Soit $(X_n, n \ge 1)$, une suite de variables aléatoires indépendantes, de loi normale $N(\theta, \theta)$, avec $\theta > 0$. L'objectif de cet exercice est de présenter deux tests pour déterminer si pour une valeur déterminée $\theta_0 > 0$, on a $\theta = \theta_0$ (hypothèse H_0) ou $\theta > \theta_0$ (hypothèse H_1). On note

$$\bar{X}_n = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i, \ V_n = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X}_n)^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n X_i^2 - \frac{n}{n-1} \bar{X}_n^2$$

- 1. Déterminer $\hat{\theta}_n$, l'estimateur du maximum de vraisemblance de θ . Montrer directement qu'il est convergent, asymptotiquement normal et donner sa variance asymptotique. Est-il asymptotiquement efficace ?
- 2. Construire un test asymptotique convergent à l'aide de l'estimateur du maximum de vraisemblance. On considère la classe des estimateurs T_n^{λ} de la forme $T_n^{\lambda} = \lambda \bar{X}_n + (1 \lambda)V_n$.
- **3.** Montrer que la suite d'estimateurs $(T_n^{\lambda}, n \geq 2)$ est convergente, sans biais. Donner la variance de T_n^{λ} .

Exercice 2. L'information dans une direction de l'espace prise par un radar de surveillance aérienne se présente sous la forme d'un n-échantillon $X=(X_1,...,X_n)$ de variables aléatoires indépendantes de même loi gaussienne de moyenne θ , paramètre inconnu, et de variance σ^2 connu. On notera $f(x,\theta), x \in \mathbb{R}^n$ la densité du vecteur aléatoire.

En l'absence de tout Objet Volant (Hypothèse H_0) $\theta = \theta_0 \in \mathbb{R}^+$, sinon (Hypothèse H_1), $\theta = \theta_1$, avec $\theta_1 > \theta_0$.

1. En utilisant Neyman-Pearson, construire un test de l'hypothèse $\theta=\theta_0$ contre l'hypothèse $\theta=\theta_1$ de niveau α .

On calcule d'abord le rapport de vraisemblance :

$$\frac{L(x,\theta_1)}{L(x,\theta_0)} = \exp\left(-\sum_{i=1}^n \frac{(x_i - \theta_1)^2 - (x_i - \theta_0)^2}{2\sigma^2}\right) = \exp\left(M\frac{\sqrt{n}(\bar{x}_n - \theta_0)}{\sigma} - \frac{1}{2}M^2\right)$$

avec $M=\frac{\sqrt{n}(\theta_1-\theta_0)}{\sigma}$. La région critique optimale est donc de la forme :

$$W_{\alpha} = \left\{ (x_1, ..., x_n), \frac{\sqrt{n}(\bar{x}_n - \theta_0)}{\sigma} > k_{\alpha} \right\}$$

On obtient ainsi la statistique de test $\frac{\sqrt{n}(\bar{X}_n-\theta_0)}{\sigma}$ qui suit, sous H_0 , la loi gaussienne $\mathcal{N}(0,1)$. On doit donc choisir k_α tel que $\alpha=P_{\theta_0}(W_\alpha)$. On obtient donc $k_\alpha=\phi^{-1}(1-\alpha)$ avec ϕ la fonction de répartition de la gaussienne centrée réduite.

Remarque : La région critique est indépendante de la valeur de θ_1 (avec $\theta_1 > \theta_0$). Ce test est donc aussi un test de niveau α pour tester $\{\theta = \theta_0\}$ contre $\{\theta > \theta_0\}$.

2. Quelle est la plus petite valeur de n permettant de construire un test de niveau α , $\alpha \in [0,1]$ et d'erreur de deuxième espèce inférieure ou égale à β , $\beta \in [0,1]$, avec $\alpha < \beta$?

Sous H_1 , i.e. $\theta = \theta_1$, $\frac{\sqrt{n}(\bar{X}_n - \theta_0)}{\sigma} - M$ suit la loi $\mathcal{N}(0, 1)$. L'erreur de deuxième espèce est donnée par

$$P_{\theta_1}(\bar{W}_{\alpha}) = P_{\theta_1}\left(\frac{\sqrt{n}(\bar{X}_n - \theta_0)}{\sigma} < k_{\alpha}\right)$$
$$= P_{\theta_1}\left(\frac{\sqrt{n}(\bar{X}_n - \theta_0)}{\sigma} - M < k_{\alpha} - M\right) \le \beta$$

On veut que l'erreur de deuxième espèce $\leq \beta$. Donc,

$$P_{\theta_1} \left(\frac{\sqrt{n}(\bar{X}_n - \theta_0)}{\sigma} - M < k_{\alpha} - M \right) \leq \beta$$

$$\text{d'où} \quad k_{\alpha} - M \leq \phi^{-1}(\beta)$$

Autrement dit:

$$\frac{\sqrt{n}(\theta_1 - \theta_0)}{\sigma} > k_{\alpha} - \phi^{-1}(\beta)$$

$$n \geq \sigma^2 \frac{\left[\phi^{-1}(1 - \alpha) - \phi^{-1}(\beta)\right]^2}{(\theta_1 - \theta_0)^2}$$

3. Supposons maintenant qu'en presence d'objet volant l'information fournie par le radar est un n-échantillon $X=(X_1,...,X_n)$ de variables aléatoires indépendantes de même loi gaussienne de moyenne $\theta \neq \theta_0$, $\theta \in \mathbb{R}$ et de variance σ^2 . Peut-on construire un test de l'hypothèse $\theta = \theta_0$ contre l'hypothèse $\theta \neq \theta_0$ de niveau α donné uniformément plus puissant ?

C'est un test bilatéral, la même méthode s'applique! On a donc la même statistique de test mais la région de rejet est de la forme :

$$W_{\alpha} = \left\{ (x_1, ..., x_n), k_{(\alpha, 1)} < \frac{\sqrt{n}(\bar{x}_n - \theta_0)}{\sigma} < k_{(\alpha, 2)} \right\}$$

Exercice 3. Une agence de voyage souhaite cibler sa clientèle. Elle sait que les coordonnées du lieu de vie d'un client (X,Y) rapportées au lieu de naissance (0,0) sont une information significative pour connaître le goût de ce client. Elle distingue :

- La population 1 (Hypothèse H_0) dont la loi de répartition a pour densité :

$$p_1(x,y) = \frac{1}{2\pi}e^{-\frac{x^2+y^2}{2}}$$

- La population 2 (Hypothèse H_1) dont la loi de répartition a pour densité :

$$p_2(x,y) = \frac{1}{16} \mathbf{1}_{[-2,2]}(x) \mathbf{1}_{[-2,2]}(y)$$

L'agence souhaite tester l'hypothèse qu'un nouveau client vivant en (x, y) appartient à la population 1 plutôt qu'à la population 2.

1. Proposer un test de niveau inférieur à $\alpha=5\%$ et de puissance maximale, construit à partir du rapport de vraisemblance.

Cet exemple rentre dans le cadre du Lemme de Neyman-Pearson. On définit la région critique du test :

$$A_{\alpha} = \left\{ (x, y) \in \mathbb{R}^2; \frac{p_2(x, y)}{p_1(x, y)} > ka \right\}.$$

On obtient

$$A_{\alpha} = \{(x, y) \in \mathbb{R}^2 \cap ([-2; 2] \times [-2; 2]); x^2 + y^2 > ka\}$$

Sous H_0 , X^2+Y^2 suit une loi du χ^2_2 (à 2 degrés de liberté). On a $5\%=P(\chi^2_2)=5.99$). Soit α tel que $K_\alpha=5.99$. On en déduit donc que $P_{H_0}(A_\alpha)=\alpha=5\%$.

2. Donner une statistique de test et caractériser graphiquement la région critique dans \mathbb{R}^2 .

Une statistique de test est $X^2 + Y^2$. La région critique est l'intersection de l'extérieur du cercle de rayon $\sqrt{5.99}$ avec le carré $[-2; 2] \times [-2; 2]$.

Exercice 4. Soit $X_1,...,X_n$ un n-échantillon de loi exponentielle de paramètre $\frac{1}{\theta} > 0$.

1. Construire le test de niveau α $H_0 = \{\theta = \theta_0\}$ contre $H_1 = \{\theta > \theta_0\}$.

La méthode à utiliser pour construire un test unilatéral est la même que pour un test simple, à savoir la méthode de Neyman-Pearson. Soit un certain $\theta' > \theta$. On étudie le rapport de vraisemblance :

$$\frac{p_n(x_1, ..., x_n, \theta')}{p_n(x_1, ..., x_n, \theta_0)} = \left(\frac{\theta_0}{\theta'}\right)^n \exp\left\{-\left(\frac{1}{\theta'} - \frac{1}{\theta_0}\right) \sum_{i=1}^n x_i\right\}$$

Appliquant le Théorème de Neyman-Pearson, on obtient que la région de rejet optimale de niveau α , W_{α} , est de la forme :

$$W_{\alpha} = \left\{ (x_1, ..., x_n); \frac{p_n(x_1, ..., x_n, \theta')}{p_n(x_1, ..., x_n, \theta')} > k_{\alpha} \right\}$$
$$= \left\{ (x_1, ..., x_n); \sum_{i=1}^n x_i > C_{\alpha} \right\}$$

où $\alpha=P_{\theta_0}(W_{\alpha})$. On déduit également la statistique de test $\sum_{i=1}^n X_i$ qui suit, sous H_0 , la loi gamma $\Gamma(n,\frac{1}{\theta_0})$. Donc, $\frac{2}{\theta_0}\sum_{i=1}^n X_i$ suit la loi Gamma $\Gamma(n,\frac{1}{2})$, i.e. la loi du χ^2 à 2n degrés de liberté (toujours

$$\alpha = P_{\theta_0}\left(W_{\alpha}\right) = P_{\theta_0}\left(\sum_{i=1}^n X_i > C_{\alpha}\right) = P_{\theta_0}\left(\frac{2}{\theta_0}\sum_{i=1}^n X_i > \frac{2}{\theta_0}C_{\alpha}\right)$$

Donc, $\frac{2}{\theta_0}C_{\alpha}=F_{\chi^2_{2n}}^{-1}(1-\alpha)$. On obtient donc la région critique :

sous l'hypothèse nulle). Donc, on peut déterminer C_{α} :

$$W_{\alpha} = \left\{ (x_1, ..., x_n); \sum_{i=1}^{n} x_i > \frac{\theta_0}{2} F_{\chi^2_{2n}}^{-1} (1 - \alpha) \right\}$$

2. Construire le test de niveau α , $H_0 = \{\theta = \theta_0\}$ contre $H_1 = \{\theta \neq \theta_0\}$.

La région critique optimale du test bilatéral de niveau α est donnée par :

$$W_{\alpha} = \left\{ (x_1, ..., x_n); \sum_{i=1}^{n} x_i < k_1, \sum_{i=1}^{n} x_i > k_2 \right\}$$

avec k_1 et k_2 tels que $\alpha = P_{\theta_0}(W_{\alpha})$.

$$1 - \alpha = P_{\theta_0} \left(k_1 < \sum_{i=1}^n X_i < k_2 \right)$$
$$= P_{\theta_0} \left(\frac{2}{\theta_0} k_1 < \frac{2}{\theta_0} \sum_{i=1}^n X_i < \frac{2}{\theta_0} k_2 \right)$$

Sous h_0 , $\frac{2}{\theta_0}\sum_{i=1}^n X_i$ suit la loi χ^2_{2n} , on choisit donc $\frac{2}{\theta_0}k_1=F^{-1}_{\chi^2_{2n}}(\alpha_1)$ et $\frac{2}{\theta_0}k_2=F^{-1}_{\chi^2_{2n}}(1-\alpha_2)$, avec $\alpha_1+\alpha_2=\alpha$. Un choix classique consiste à prendre $\alpha_1=\alpha_2=\frac{\alpha}{2}$.

$$\frac{L(A_0, \mathbf{z}_1, ..., \mathbf{z}_n)}{L(A_0, \mathbf{z}_1, ..., \mathbf{z}_n)} = e^{(A_0 - A_0)} \left(\frac{A_0}{A_0}\right)^{n \hat{A}_0}$$

où $\widehat{\lambda} = \overline{X}$.

C'est une fonction croissante de $\widehat{\lambda}$. Donc, d'après le théorème de N-P, la RC optimale au niveau α^* est de la forme $W:\widehat{\lambda}>A$ pour une constante A vérifiant

$$P_{\lambda_0}(\widehat{\lambda} > A) = \alpha^*.$$

(b) D'après le TLC, on a approximativement pour n grand et sous l'hypothèse H_0 :

$$\widehat{\lambda} \sim \mathcal{N}(\lambda_0, \lambda_0/n)$$

On en déduit :

$$A \approx \lambda_0 + u_{1-\alpha^*} \sqrt{\frac{\lambda_0}{n}}$$

A.N. : $A \approx 1.87$, $\hat{\lambda} = 1.8$, donc on conserve l'hypothèse H_0 .

(c) On a:

$$\pi = P_{\lambda_1}(\widehat{\lambda} > A) \approx 1 - \phi \left(\frac{A - \lambda_1}{\sqrt{\lambda_1/n}}\right)$$

A.N. : $\pi \approx 0.69$.

(d) Soit le problème de test :

$$H_0: \quad \lambda = \lambda_0$$

 $h_1: \quad \lambda = \lambda_1$

avec $\lambda_1 > \lambda_0$. La RC optimale pour ce problème a été trouvée précédemment, elle ne dépend pas de λ_1 . Par conséquent, le test précédent est UPP pour le problème de test H_0 contre H_1 .

D'après les résultats numériques trouvés précédemment, il n'y a donc pas lieu de remettre en cause l'affirmation du Ministère de l'Intérieur (au niveau de signification de 5 %).