# PC 2 (Modèle statistique)

# 1 TCL pour la médiane (Emprunté à la PC1)

Soit  $(X_1, X_2, \ldots, X_{2n+1})$  un échantillon de 2n+1 v.a. i.i.d. uniformes sur [0, 1], on note  $Y_n$  la médiane de l'échantillon. On s'attend à ce que  $(Y_n)$  tende vers 1/2, nous allons montrer que  $(Y_n - 1/2)$  a des fluctuations gaussiennes.

1. Se convaincre que  $Y_n$  a pour densité

$$(2n+1)\binom{2n}{n}x^n(1-x)^n\mathbf{1}_{x\in[0,1]}.$$

2. Déterminer la densité  $g_n$  de

$$Z_n = 2\sqrt{2n}\left(Y_n - 1/2\right)$$

et en déduire que  $Z_n$  converge en loi vers une  $\mathcal{N}(0,1)$ . On rappelle la formule de Stirling :  $n! \sim n^n e^{-n} \sqrt{2\pi n}$ .

(On pourra utiliser le Théorème de Scheffé : si chaque  $Z_n$  a pour densité  $g_n$  et que la suite  $(g_n)$  converge simplement vers une densité g, alors  $(Z_n)$  converge en loi vers la loi de densité g.)

3. Comment généraliser ce résultat et cette preuve à des variables continues non-uniformes?

# 2 Modèle exponentiel

Une grande partie des modèles utilisés dans les exemples élémentaires sont des modèles exponentiels (modèle gaussien, log-normal, exponentiel, gamma, Bernouilli, Poisson, etc). Nous allons étudier quelques propriétés de ces modèles. On appelle modèle exponentiel une famille de lois  $\{\mathbb{P}_{\theta}, \ \theta \in \Theta\}$  ayant une densité par rapport à une mesure  $\mu$   $\sigma$ -finie sur  $\mathbb{R}$  ou  $\mathbb{N}$  de la forme

$$p_{\theta}(x) = c(\theta) \exp(m(\theta)f(x) + h(x))$$
.

On supposera que  $\Theta$  est un intervalle ouvert de  $\mathbb{R}$ ,  $m(\theta) = \theta$  et  $c(\cdot) \in C^2$ ,  $c(\theta) > 0$  pour tout  $\theta \in \Theta$ . On notera X une variable aléatoire de loi  $\mathbb{P}_{\theta}$  et on admettra que

$$\frac{d^i}{d\theta^i} \int \exp(\theta f(x) + h(x)) \,\mu(dx) = \int f(x)^i \exp(\theta f(x) + h(x)) \,\mu(dx) < +\infty, \quad \text{pour } i = 1, 2.$$

- 1. Montrez que  $\varphi(\theta) := \mathbb{E}_{\theta} (f(X)) = -\frac{d}{d\theta} \log(c(\theta))$ .
- 2. Montrez que  $\operatorname{Var}_{\theta}(f(X)) = \varphi'(\theta) = -\frac{d^2}{d\theta^2} \log(c(\theta))$ .
- 3. On dispose d'un n-échantillon  $X_1, \ldots, X_n$  de loi  $\mathbb{P}_{\theta}$ . On note  $\hat{\theta}_n$  l'estimateur obtenu en résolvant  $\varphi(\hat{\theta}_n) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n f(X_i)$ . En supposant  $\operatorname{Var}_{\theta}(f(X)) > 0$ , montrez que

$$\sqrt{n}\left(\hat{\theta}_n - \theta\right) \stackrel{\text{loi}}{\to} \mathcal{N}\left(0, \frac{1}{\operatorname{Var}_{\theta}\left(f(X)\right)}\right).$$

## 3 Estimation par la méthode plug-in

Soit  $X_1, \ldots, X_n$  des variables aléatoires réelles i.i.d. de fonction de répartition F, soit a < b deux réels et soit  $\theta = F(b) - F(a)$ .

- 1. Déterminer l'estimateur plug-in  $\widehat{\theta}$  de  $\theta$ .
- 2. Déterminer l'estimateur plug-in de la variance de  $\hat{\theta}$  et en déduire un intervalle de confiance asymptotique pour  $\theta$  de niveau  $1-\alpha$ .

#### 4 Stabilisation de la variance

On dispose d'un échantillon  $X_1, \ldots, X_n$  i.i.d. de loi de Bernoulli de paramètre  $0 < \theta < 1$ .

- 1. On note  $\bar{X}_n$  la moyenne empirique des  $X_i$ . Que disent la loi des grands nombres et le TCL?
- 2. Cherchez une fonction g telle que  $\sqrt{n}(g(\bar{X}_n) g(\theta))$  converge en loi vers Z de loi  $\mathcal{N}(0,1)$ .
- 3. On note  $z_{\alpha}$  le quantile d'ordre  $1 \alpha/2$  de la loi normale standard. En déduire un intervalle  $\hat{I}_{n,\alpha}$  fonction de  $z_{\alpha}, n, \bar{X}_n$  tel que  $\lim_{n\to\infty} \mathbb{P}(\theta \in \hat{I}_{n,\alpha}) = 1 \alpha$ .

## 5 Modèle d'autorégression

On considère l'observation  $Z=(X_1,\ldots,X_n)$ , où les  $X_i$  sont issus du processus d'autorégression :

$$X_i = \theta X_{i-1} + \xi_i, \quad i = 1, \dots, n, \qquad X_0 = 0,$$

avec les  $\xi_i$  i.i.d. de loi normale  $\mathcal{N}(0, \sigma^2)$  et  $\theta \in \mathbb{R}$ . Écrire le modèle statistique engendré par l'observation Z.

#### 6 Survie

Un système fonctionne en utilisant deux machines de types différents. Les durées de vie  $X_1$  et  $X_2$  des deux machines suivent des lois exponentielles de paramètres  $\lambda_1$  et  $\lambda_2$ . Les variables aléatoires  $X_1$  et  $X_2$  sont supposées indépendantes.

1. Montrer que une variable aléatoire X suit la loi exponentielle  $\mathcal{E}(\lambda)$  si et seulement si

$$\forall x > 0: \ \mathbb{P}(X > x) = \exp(-\lambda x).$$

- 2. Calculer la probabilité pour que le système ne tombe pas en panne avant la date t. En déduire la loi de la durée de vie Z du système. Calculer la probabilité pour que la panne du système soit due à une défaillance de la machine 1.
- 3. Soit I=1 si la panne du système est due à une défaillance de la machine 1, I=0 sinon. Calculer  $\mathbb{P}(Z>t;I=\delta)$ , pour tout  $t\geq 0$  et  $\delta\in\{0,1\}$ . En déduire que Z et I sont indépendantes.
- 4. On dispose de n systèmes identiques et fonctionnant indépendamment les uns des autres dont on observe les durées de vie  $Z_1, \ldots, Z_n$ .
  - (a) Ecrire le modèle statistique correspondant. Les paramètres  $\lambda_1$  et  $\lambda_2$  sont-ils identifiables?
  - (b) Supposons maintenant que l'on observe à la fois les durées de vie des systèmes  $Z_1, \ldots, Z_n$  et les causes de la défaillance correspondantes  $I_1, \ldots, I_n, I_i \in \{0, 1\}$ . Écrire le modèle statistique dans ce cas. Les paramètres  $\lambda_1$  et  $\lambda_2$  sont-ils identifiables?

## 7 Problème bonus : Quantile central

**Exercice 1.** Pour tout  $\alpha > 0$ , on appelle loi Gamma( $\alpha$ ) la loi sur  $\mathbb{R}^+$  de densité

$$g_{\alpha}(x) = \frac{1}{\Gamma(\alpha)} x^{\alpha - 1} e^{-x}$$
, où  $\Gamma(\alpha) \triangleq \int_0^{\infty} x^{\alpha - 1} e^{-x} dx$ .

Pour a, b > 0, on appelle loi Beta(a, b) la loi sur [0, 1] de densité

$$h_{a,b}(x) = \frac{\Gamma(a+b)}{\Gamma(a)\Gamma(b)} x^{a-1} (1-x)^{b-1}.$$

1. Soit s et t > 0 et soit X et Y deux variables indépendantes de loi Gamma(s) et Gamma(t), respectivement. On pose

$$U = X + Y$$
$$V = X/(X + Y)$$

Montrer que U et V sont indépendantes et que U est distribuée suivant une loi Gamma(s+t) et V suivant une loi Beta(s,t). [Indication: on pourra considérer la densité jointe de (U,V) sans se préoccuper des constantes de normalisation.]

2. Soit  $\{Z_n\}_{n\geq 0}$  une suite de variables aléatoires telles que, pour tout  $n\geq 0$ ,  $Z_n$  est de loi Gamma(n). Montrer que

$$\sqrt{n}\left(\frac{Z_n}{n}-1\right) \Rightarrow_d \mathcal{N}(0,1)$$
.

3. Soient  $p \in (0,1)$  et  $\{k_n\}$  une suite monotone croissante d'entiers vérifiant

$$\sqrt{n}\left(\frac{k_n}{n} - p\right) \to 0. \tag{1}$$

Soient  $\{X_n\}_{n\geq 0}$  et  $\{Y_n\}_{n\geq 0}$  deux suites indépendantes telles que  $X_n \sim \operatorname{Gamma}(k_n)$  et  $Y_n \sim \operatorname{Gamma}(n-k_n)$ . On pose

$$V_n = \frac{X_n}{X_n + Y_n} \ .$$

Montrer que

$$\sqrt{n}(V_n-p) \Rightarrow_d \mathcal{N}(0,p(1-p))$$
.

[Indication: on pourra, dans un premier temps, considérer le comportement asymptotique du couple  $\frac{1}{n}(X_n, Y_n) - (p, 1-p)$ .]

4. Conclure.

Exercice 2. Soit f une densité de probabilité portée par un intervalle (non nécessairement borné)  $(a,b) \subset \mathbb{R}$ . On suppose que f est continue et ne s'annulle pas sur (a,b). On note  $F(x) = \int_{-\infty}^{x} f(u) du$  la fonction de répartition associée. Cette fonction de répartition est alors strictement monotone sur  $x \in [a,b]$  et définit une bijection de  $[a,b] \to [0,1]$ . On note  $F^{-1}$  la fonction réciproque de F de  $[0,1] \to [a,b]$ . De plus, par continuité de f, F est continuement dérivable sur (a,b) de dérivée f et il s'en suit que  $F^{-1}$  est dérivable sur (0,1).

1. Soit U une variable uniforme sur [0,1],  $U \sim \text{Unif}([0,1])$ . Montrer que la variable X définie par  $X = F^{-1}(U)$  a pour densité f. Réciproquement, montrer que si X est une loi de densité f, alors U = F(X) est une loi uniforme sur [0,1].

2. Soient g une densité et  $Y_1, \ldots, Y_n, n$  v.a. i.i.d. de densité g. On note  $(Y_{(1)}, \ldots, Y_{(n)})$  la statistique d'ordre de l'échantillon,  $Y_{(1)} < Y_{(2)} < \cdots < Y_{(n)}$ . Montrer que  $Y_{(k)}$  a pour densité

$$g_{Y_{(k)}}(y) = \frac{n!}{(k-1)!(n-k)!} G(y)^{k-1} [1 - G(y)]^{n-k} g(y) ,$$

où G est la fonction de répartition associée à g. [Indication : on pourra montrer successivement  $g_{Y_{(k)}}(y) = n! \mathbb{P}(Y_1 < \cdots < Y_{k-1} < y < Y_{k+1} < \cdots < Y_n) g(y)$  puis  $\mathbb{P}(\max(Y_1, \dots, Y_{k-1}) < y) = (k-1)! \mathbb{P}(Y_1 < \cdots < Y_{k-1} < y)$  et  $\mathbb{P}(y < \min(Y_{k+1}, \dots, Y_n)) = (n-k)! \mathbb{P}(y < Y_{k+1} < \cdots < Y_n)$ .]

- 3. Quelle est la loi de  $Y_{(k)}$  si  $g = \mathbb{1}_{[0,1]}$  est la densité de la loi uniforme sur [0,1]?
- 4. Soit  $p \in (0,1)$ . On note  $x_p$  le quantile d'ordre p, i.e.  $x_p = F^{-1}(p)$ . Montrer que

$$\sqrt{n}(X_{(k_n)} - x_p) \Rightarrow_d \mathcal{N}\left(0, \frac{p(1-p)}{f^2(x_p)}\right) .$$

- 5. Soit  $X_1, \ldots, X_n$  une suite de v.a. i.i.d. normales de moyenne  $\mu$  et de variance  $\sigma^2$ . Montrer que la médiane est un estimateur consistant et asymptotiquement normal de la moyenne. Déterminer la variance asymptotique de cet estimateur. Cet estimateur doit-il être préféré à la moyenne empirique?
- 6. Reprendre la question précédente avec  $X_1, \ldots, X_n$  suite de v.a. i.i.d. distribuées suivant une loi de Laplace de densité  $f_{\mu}(x) = \frac{1}{2} e^{-|x-\mu|}$ . Commenter.