

Leçon 448 : Corrigé.

✳ Exercice 1 : Maximum de vraisemblance pour le paramètre p d'une loi (N, p) ([DUP] n°5.1 p.243)

On a $\Theta =]0; 1[$ et la fonction de vraisemblance est donc :

$$L_x : \Theta \rightarrow \mathbb{R}_+ \\ \theta \mapsto \prod_{i=1}^n \binom{N}{x_i} \theta^{x_i} (1-\theta)^{N-x_i}$$

On pose ensuite $H_x = \ln \circ L_x$ et on a donc par stricte croissance de \ln que L_x et H_x atteignent leurs extrema aux mêmes points. On a donc $\forall \theta \in \Theta$:

$$H_x(\theta) = \sum_{i=1}^n \ln \binom{N}{x_i} + \ln(\theta) \sum_{i=1}^n x_i + nN \ln(1-\theta) - \ln(1-\theta) \sum_{i=1}^n x_i$$

H_x est deux fois dérivable et on peut donc calculer $\forall \theta \in \Theta$:

$$H'_x(\theta) = \frac{\sum_{i=1}^n x_i}{\theta} - \frac{nN}{1-\theta} + \frac{\sum_{i=1}^n x_i}{1-\theta} \quad \text{d'où} \quad H'_x(\theta) = \frac{\sum_{i=1}^n x_i - nN\theta}{\theta(1-\theta)^2}$$

$$H''_x(\theta) = \frac{-nN\theta(1-\theta) + (nN\theta - \sum_{i=1}^n x_i) \times (1-2\theta)}{\theta^2(1-\theta)^2} = \frac{-nN\theta + nN\theta^2 + nN\theta - 2nN\theta^2 - \sum_{i=1}^n x_i + 2\theta \sum_{i=1}^n x_i}{\theta^2(1-\theta)^2}$$

$$\text{Soit : } H''_x(\theta) = \frac{P(\theta)}{\theta^2(1-\theta)^2} \quad \text{avec} \quad P(\theta) = -nN\theta^2 + 2\theta \left(\sum_{i=1}^n x_i \right) - \sum_{i=1}^n x_i$$

On calcule le discriminant de la fonction polynomiale P :

$$\Delta = 4 \left(\sum_{i=1}^n x_i \right)^2 - 4nN \sum_{i=1}^n x_i = 4 \left(\sum_{i=1}^n x_i \right) \left[\sum_{i=1}^n x_i - nN \right]$$

Or $\forall i \in \llbracket 1; n \rrbracket, 0 \leq x_i \leq N$, donc $\left[\sum_{i=1}^n x_i - nN \right] \leq 0$ et donc $\Delta \leq 0$. Donc $P(\theta)$ est de signe constant sur \mathbb{R} . Or son terme de plus haut degré est $-nN\theta^2 < 0$, donc $P(\theta) \leq 0$. Donc H_x est concave sur $]0; 1[$, et il suffit donc de trouver un point critique (où sa dérivée s'annule) pour trouver ses maxima globaux :

$$H'_x(\theta) = 0 \Leftrightarrow \sum_{i=1}^n x_i = nN\theta \Leftrightarrow \theta = \frac{\sum_{i=1}^n x_i}{nN} = \frac{\bar{x}_n}{N}$$

L'estimation de p par le maximum de vraisemblance est donc $\hat{p}_{MV} = \frac{\bar{x}_n}{N}$.

Ce résultat est cohérent avec l'intuition car la loi des grands nombres assure que pour n assez grand, $\frac{\bar{x}_n}{N} \approx \frac{\mathbb{E}[X]}{N} = \frac{Np}{N} = p$.

✳ Exercice 2 : Estimation du nombre de Panzers ([DUP] n°5.5 p.243)

1.a Les tirages étant effectués avec remise, on a : $\forall k \in \llbracket 1; n \rrbracket, X_k \sim \mathcal{U}(\llbracket 1, N \rrbracket)$ et donc $\mathbb{E}[\bar{X}_n] = \mathbb{E}[X_k] = \frac{N+1}{2}$.

On pose donc :

$$T_n = 2\bar{X}_n - 1$$

On vérifie qu'il s'agit bien d'un estimateur sans biais :

$$\mathbb{E}[T_n] = 2\mathbb{E}[\bar{X}_n] - 1 = 2\mathbb{E}[X_n] - 1 = 2 \times \frac{N+1}{2} - 1 = N$$

1.b Puisqu'il s'agit d'un estimateur sans biais, son RQM est égal à sa variance et donc :

$$r_N(T_n) = \text{Var}(T_n) = 4\text{Var}(\bar{X}_n) = \frac{4\text{Var}(X_k)}{n} = \frac{N^2 - 1}{3n} \xrightarrow{n \rightarrow +\infty} 0$$

Il s'agit bien d'un estimateur correct.

2.a $\forall k \in \mathbb{N}$:

$$\mathbb{P}(M_n \leq k) = \mathbb{P}(\max(X_1, \dots, X_n) \leq k) = \mathbb{P}\left(\bigcap_{i=1}^n (X_i \leq k)\right) = \prod_{i=1}^n \mathbb{P}(X_i \leq k) = \mathbb{P}(X_1 \leq k)^n \text{ car les } X_i \text{ sont indépendantes}$$

$$\implies \forall k \in \mathbb{N}, \mathbb{P}(M_n \leq k) = \begin{cases} 0 & \text{si } k < 0 \\ \left(\frac{k}{N}\right)^n & \text{si } k \in \llbracket 2; n \rrbracket \\ 1 & \text{si } k > N \end{cases}$$

2.b On a :

$$\mathbb{E}[Y] = \sum_{k=1}^N k \mathbb{P}(Y = k) = \sum_{k=1}^N k (\mathbb{P}(Y \geq k) - \mathbb{P}(Y \geq k+1)) = \sum_{k=1}^N k \mathbb{P}(Y \geq k) - \sum_{k=1}^N k \mathbb{P}(Y \geq k+1)$$

$$\mathbb{E}[Y] = \sum_{k=1}^N k \mathbb{P}(Y \geq k) - \sum_{k=2}^{N+1} (k-1) \mathbb{P}(Y \geq k) = \mathbb{P}(Y \geq 1) + \sum_{k=2}^N k \mathbb{P}(Y \geq k) - \underbrace{N \mathbb{P}(Y \geq N+1)}_{=0}$$

$$\implies \mathbb{E}[Y] = \sum_{k=1}^N \mathbb{P}(Y \geq k)$$

2.c En appliquant le résultat précédent on a :

$$\mathbb{E}[M_n] = \sum_{k=1}^N \mathbb{P}(M_n \geq k) = \sum_{k=0}^{N-1} 1 - \mathbb{P}(M_n < k) = N - \sum_{k=0}^{N-1} \left(\frac{k}{N}\right)^n$$

Or dans $\sum_{k=0}^{N-1} \left(\frac{k}{N}\right)^n$ on reconnaît une somme de Riemann et donc $\sum_{k=0}^{N-1} \left(\frac{k}{N}\right)^n \leq \int_0^1 x^n dx = \frac{1}{n+1}$.

On obtient bien le résultat recherché :

$$\mathbb{E}[M_n] \geq N - \frac{N}{n+1}$$

2.d On a l'encadrement suivant :

$$N - \frac{N}{n+1} \leq \mathbb{E}[M_n] \leq N$$

Or $N - \frac{N}{n+1} \xrightarrow[n \rightarrow +\infty]{} N$ donc d'après le théorème des gendarmes on a $\mathbb{E}[M_n] \xrightarrow[n \rightarrow +\infty]{} N$, et donc M_n est un estimateur asymptotiquement sans biais de N .

3 On note t_5 et m_5 les réalisations respectives de T_5 et M_5 pour l'échantillon d'observations $\mathbf{x} = (12, 19, 28, 52, 64)$. On a alors :

$$t_5 = 2 \times \frac{12 + 19 + 28 + 52 + 64}{5} - 1 = 69 \quad \text{et} \quad m_5 = \max(12, 19, 28, 52, 64) = 64$$

✳ Exercice 3 : Approximation de π par des méthodes de Monte-Carlo ([KAR] D8 p.358 & [DUP] n°5.3 p.243)

| Voir développement séparé!

✳ Exercice 4 : Fiabilité d'un vaccin ([BDH] n°5 p.194)

On désigne par p le pourcentage de sujets non immunisés dans la population vaccinée. $X_i \sim \mathcal{B}(p)$ vaut 1 si la i -ème personne n'est pas vaccinée, 0 sinon. On a avec le TCL l'intervalle de confiance suivant :

$$\left[\bar{X}_n - z_\gamma \sqrt{\frac{p(1-p)}{n}}; \bar{X}_n + z_\gamma \sqrt{\frac{p(1-p)}{n}} \right]$$

Notre condition devient donc :

$$z_\gamma \sqrt{\frac{p(1-p)}{n}} = 0,01$$

Avec $z_{0,95} \approx 1,96$ on a $n \approx 38\,416p(1-p)$.

Or $p \in [0, 1; 0, 15]$ d'après l'énoncé et $p \mapsto p(1-p)$ est croissante sur cet intervalle, $\forall p \in [0, 1; 0, 15]$, $p(1-p) \leq 0, 15(1-0, 15) = 0, 1275$. Il suffit donc d'avoir :

$$n \geq 38\,416 \times 0, 1275 = 4\,899$$

D'une manière générale pour une incertitude de $\pm\Delta$ et un niveau de confiance γ on doit avoir $z_\gamma \sqrt{\frac{p(1-p)}{n}} = \Delta$, soit $n = \frac{z_\gamma^2 p(1-p)}{\Delta^2}$.

Comme on ne dispose plus d'information *a priori* sur p , on peut simplement majorer $p(1-p)$ par $\frac{1}{4}$ (maximum de $p \mapsto p(1-p)$) d'où la relation :

$$n \geq \frac{z_\gamma^2}{4\Delta^2}$$

✳ Exercice 5 : Test paramétrique pour une loi de Bernoulli ([DUP] n°7.1 p.316)

On veut tester l'hypothèse (H_0) : « la molécule est efficace », ce qui revient à estimer le paramètre p d'une loi $\mathcal{B}(p)$ et ainsi l'hypothèse nulle devient :

$$(H_0) : p \geq 0, 99$$

Sur un échantillon d'observations \mathbf{x} de taille $n = 10\,000$, on a observé une fréquence de bactéries éliminées de $\bar{x}_n = 0, 995$. Si on utilise un intervalle de confiance simplifié on obtient donc avec un seuil de confiance supérieur à 95 % :

$$p \in \left[0, 995 - \frac{1}{\sqrt{10\,000}}; 0, 995 + \frac{1}{\sqrt{10\,000}} \right] = [0, 985; 1, 005]$$

On peut donc seulement affirmer que $p \geq 0, 985$ avec un niveau de confiance supérieur à 95 %, ce qui ne permet pas d'accepter l'hypothèse (H_0) en l'état.

On utilise donc plutôt un intervalle de confiance plus fin, toujours au niveau de confiance 95 % :

$$p \in \left[\bar{x}_n - z_\gamma \sqrt{\frac{\bar{x}_n(1-\bar{x}_n)}{n}}; \bar{x}_n + z_\gamma \sqrt{\frac{\bar{x}_n(1-\bar{x}_n)}{n}} \right] = [0, 9936; 0, 9964]$$

On peut donc accepter l'hypothèse (H_0) avec un niveau de confiance de 95 %.