

# 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  $\forall \theta \in \Theta$  :

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

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

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

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 $\pi$ 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  $\gamma$  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 %.