

Densité des statistiques d'ordre

La densité jointe de toutes les statistiques d'ordre est

$$f(x_{(1)}, \dots, x_{(n)}) = n! \prod_{i=1}^n f(x_{(i)}) \mathbb{1}_{[x_{(1)} < x_{(2)} < \dots < x_{(n)}]}$$

La densité marginale la statistique d'ordre k est donnée par

$$f_k(x) = \frac{n!}{(k-1)!(n-k)!} f(x) F(x)^{k-1} (1-F(x))^{n-k}$$

Pour le démontrer, on calcule la fonction de répartition $\mathbb{P}[X_{(k)} \leq x]$. Cet évènement signifie « au moins k des n valeurs de l'échantillon sont plus petites que x . D'après la formule de la loi binomiale, cela signifie :

$$\mathbb{P}[X_{(k)} \leq x] = \sum_{i=k}^n \binom{n}{i} F(x)^i (1-F(x))^{n-i}$$

on dérive alors par rapport à x cette expression (c'est assez calculatoire...).

Somme de n variables exponentielles indépendantes de paramètre λ

La transformée de Laplace de la densité est :

$$\begin{aligned} \psi(t) &= \mathbb{E}[e^{-tX}] = \lambda \int_0^{+\infty} e^{-(t+\lambda)x} dx \\ &= \frac{\lambda}{\lambda + t} \end{aligned}$$

La transformée de Laplace de la somme est, d'après le caractère i.i.d. de l'échantillon, le produit des n transformées :

$$\psi_n(t) = \mathbb{E}[e^{-tS}] = \left(\frac{\lambda}{\lambda + t} \right)^n$$

Enfin, si l'on calcule la transformée de Laplace d'une variable Y de loi Gamma de paramètres (n, λ) , on trouve :

$$\begin{aligned} \phi_n(t) &= \mathbb{E}[e^{-tY}] = \int_0^{+\infty} e^{-ty} \frac{\lambda^n y^{n-1} e^{-\lambda y}}{(n-1)!} dy \\ &= \left(\frac{\lambda}{\lambda + t} \right)^n \end{aligned}$$

Par identification, on en déduit que la somme de n variables exponentielles indépendantes de même paramètre λ est la loi Gamma précédente.

Minimalité du couple min max sur $[\theta - 1/2, \theta + 1/2]$ pour un échantillon uniforme

La vraisemblance d'un échantillon de cette loi s'écrit

$$L(x, \theta) = \mathbb{1}_{[\theta - 1/2 \leq x_{(1)} \leq x_{(n)} \leq \theta + 1/2]} \quad (1)$$

$$= \mathbb{1}_{[x_{(n)} - 1/2 \leq \theta \leq x_{(1)} + 1/2]} \quad (2)$$

Pour une observation x fixée, notons \mathbb{J}_x l'intervalle $[x_{(n)} - 1/2 ; x_{(1)} + 1/2]$. Fixons x et y deux observations.

$$LR(x, y, \theta) = \mathbb{1}_{\mathbb{J}_x(\theta)} / \mathbb{1}_{\mathbb{J}_y(\theta)} \quad (3)$$

Lorsque cette fonction (de θ) est définie, elle vaut 1 ou 0. Plus précisément,

$$LR(x, y, \theta) = \begin{cases} 1 & \text{si } \theta \in \mathbb{J}_x \text{ et } \theta \in \mathbb{J}_y \\ 0 & \text{si } \theta \notin \mathbb{J}_x \text{ et } \theta \in \mathbb{J}_y \end{cases} \quad (4)$$

et par conséquent il est clair que sa valeur dépend de θ dès lors que $\mathbb{J}_x \neq \mathbb{J}_y$.

En effet, si par exemple $y_{(n)} < x_{(n)}$, $y_{(n)} - 1/2 < x_{(n)} - 1/2$. Considérons alors $\theta \in]y_{(n)} - 1/2 ; x_{(n)} - 1/2[$ tout en étant plus petit que $x_{(1)} + 1/2$ et $y_{(1)} + 1/2$ (θ peut varier dans $]0, \infty[$). $L(y, \theta)$ vaut 1 tandis que $L(x, \theta) = 0$, donc $LR(x, y, \theta) = 0$. Si maintenant $\theta > x_{(n)} - 1/2$, $LR(x, y, \theta) = 0$. On peut raisonner de la même façon avec $x_{(1)}$ et $y_{(1)}$. En clair, LR ne dépend pas de θ si et seulement si $x_{(n)} = y_{(n)}$ et $x_{(1)} = y_{(1)}$.

Loi de l'étendue sur $[\theta - 1/2, \theta + 1/2]$ pour un échantillon uniforme

Nous restons sur le même échantillon uniforme avec θ inconnu. Notons X une va générique, de même loi que X_1, \dots, X_n . Nous allons déterminer la loi du couple $S = (X_{(1)}, X_{(n)})$ puis la loi de l'étendue $E_n = X_{(n)} - X_{(1)}$. Déterminons la fonction de répartition $F(x, y)$ du couple :

$$F(x, y) = \mathbb{P}([X_{(1)} \leq x] \cap [X_{(n)} \leq y]) \quad (5)$$

$$= \mathbb{P}[X_{(n)} \leq y] - \mathbb{P}([X_{(1)} \geq x] \cap [X_{(n)} \leq y]) \quad (6)$$

$$= \mathbb{P}[X \leq y]^n - \mathbb{P}[x \leq X \leq y]^n \quad (7)$$

Le passage de la première à la seconde ligne vient de la partition suivante :

$$\begin{aligned} [X_{(n)} \leq y] &= ([X_{(1)} \leq x] \cap [X_{(n)} \leq y]) \cup \dots \\ &\quad \dots ([X_{(1)} > x] \cap [X_{(n)} \leq y]) \end{aligned}$$

Le passage de la seconde à la troisième ligne vient du caractère i.i.d. de l'échantillon. En dérivant en x puis en y , on obtient la densité du couple :

$$g(x, y) = \frac{\partial F(x, y)}{\partial y \partial x} = n(n-1)f(x)f(y)(F(y) - F(x))^{n-2}$$

et la loi du couple est portée par le sous-ensemble de \mathbb{R}^2 donné par $\Delta = \{(x, y) \in [\theta - 1/2, \theta + 1/2]^2 : x \leq y\}$. Puisque $f(x) = f(y) = 1$ sur cet ensemble, on a :

$$g(x, y) = n(n-1)(y-x)^{n-2} \mathbb{1}_{[\theta - 1/2 \leq x \leq y \leq \theta + 1/2]}$$

Maintenant pour obtenir la loi de l'étendue E_n partant de la loi du couple, le plus simple est d'utiliser la densité du couple et d'effectuer un changement de variables de \mathbb{R}^2 dans \mathbb{R}^2 . Posons

$(R, S) = (X_{(n)} - X_{(1)}, X_{(1)})$. Ce changement de variables est linéaire, par conséquent la valeur absolue du déterminant jacobien vaut 1 et l'inverse de la

transformation est donnée par $(X_{(1)}, X_{(n)}) = (S, S + R)$. Notons (x, y) une réalisation du couple initial et (r, s) les variables sous-jacentes à (R, S) . Lorsque x et y varient dans $[\theta - 1/2, \theta + 1/2]$ avec $x < y$, alors s varie dans ce même intervalle et r varie dans $[0, 1]$ puisque $0 < y - x < 1$. Enfin, la densité de (R, S) est donnée par

$$f(r, s) = g(s, r + s)$$

La densité de l'étendue est la marginale de cette densité par rapport à la première variable. Ainsi,

$$\begin{aligned} f_R(r) &= \int_{1-\theta/2}^{1+\theta/2-r} ds \mathbb{1}_{[0,1]}(r) \\ &= n(n-1)r^{n-2} \mathbb{1}_{[0,1]}(r) (\theta + 1/2 - r - \theta + 1/2) \\ &= n(n-1)r^{n-2}(1-r) \mathbb{1}_{[0,1]}(r) \end{aligned}$$

qui est la densité d'une loi Béta $B(n-1, 2)$. Par ailleurs, on constate que la densité ne dépend pas de θ , ce qui prouve que la loi est libre de θ .