

## ESTIMATEUR DE PITMAN (G1, H)

(21 / 04 / 2020, © Monfort, Dicostat2005, 2005-2020)

L'estimateur de PITMAN est un **estimateur** équivariant (cf **équivariance**) qui minimise l'écart quadratique moyen dans un **modèle statistique** dont les **lois** comportent un paramètre de position ou un paramètre d'échelle.

Soit  $\{(\mathcal{X}, \mathcal{B}, (P_\theta^X)_{\theta \in \Theta}, D, L)\}$  un **problème de décision** à **espace de décision**  $D$  et **fonction de perte**  $L$ . On suppose que  $\mathcal{X} = \mathbf{R}^N$  et que  $X : \Omega \mapsto \mathbf{R}^N$  est un **vecteur aléatoire** réel à coordonnées  $X_n$  iid comme  $\xi \sim P_\theta^\xi$  (cf **échantillon iid**). La **loi de probabilité** de  $X$  est donc de la forme  $P_\theta^X = \bigotimes_{n=1}^N P_\theta^{X(n)} = (P_\theta^\xi)^{\otimes N}$  (en notant  $X(n)$  pour désigner  $X_n$ ). Enfin, on note  $X^{(\cdot)} = (X^{(1)}, \dots, X^{(N)})$  la **statistique d'ordre** croissant associée à  $X$  (avec  $X^{(n)} \leq X^{(n+1)}, \forall n \in N_{N-1}^*$ ).

(i) Dans le cas d'un **paramètre de position**  $\theta \in \Theta$  (avec  $\Theta = \mathbf{R}$ ), il existe une application  $a : \mathcal{X} \times \Theta \mapsto \mathbf{R}^N$  définie par :

$$(1) \quad (x, \theta) \mapsto a(x, \theta) = x - \theta \cdot e_N,$$

où  $e_N = (1, \dots, 1)'$  (premier vecteur bissecteur de  $\mathbf{R}^N$ ), et une **lp**  $P_0^X$  sur  $\mathcal{B}$  tq :

$$(2) \quad P_\theta^X = P_0^{a(X, \theta)} = P_0^{X - \theta e(N)}, \quad \forall \theta \in \Theta,$$

en notant  $e(N)$  pour désigner  $e_N$ . Ainsi,  $P_0^X$  est de la forme  $(P_0^\xi)^{\otimes N}$ .

On suppose que la fonction de perte  $L : \Theta \times D \mapsto \mathbf{R}_+$  est quadratique en  $x - \theta$ , ie est définie par l'**écart quadratique moyen** :

$$(3) \quad L(\theta, d) = |d - \theta| = (d - \theta)^2.$$

La **fonction de risque** associée s'écrit :

$$(4) \quad R(\theta, \delta) = E_\theta |(\delta(X) - \theta)| = E_0 |(\delta(X))|.$$

On montre que cette fonction est minimum lorsqu'on adopte la **règle de décision pure** suivante, appelée **estimateur de E.J.G. PITMAN** de  $\theta$  :

$$(5) \quad \delta_N^*(X) = X_1 - E_0(X_1 / Y),$$

où  $Y = (Y_2, \dots, Y_N)$ , avec  $Y_n = X_n - X_1, \forall n \in \{2, \dots, N\}$ , et où  $E_0(\cdot / Y)$  est l'**espérance conditionnelle** calculée avec la loi  $P_0^\xi$  (ie avec  $\theta = 0$ ).

L'estimateur (5) s'explique selon :

$$(6) \quad \delta_N^*(X) = \int \theta f_0(a(X, \theta)) d\theta / \int f_0(a(X, \theta)) d\theta,$$

où  $f_0 = dP_0^\xi / d\lambda_0$  et  $\lambda_0$  est la **mesure de LEBESGUE** sur  $\mathcal{B}_0 = \mathcal{B}_R$ .

Cet estimateur est invariant par le **groupe des translations** dans  $\mathbf{R}^N$ .

(ii) Dans le cas d'un **paramètre d'échelle et de position**  $\theta = (\alpha, \beta)$  (avec  $\Theta = \mathbf{R} \times \mathbf{R}_+^*$ ), il existe une application  $b : \mathcal{X} \times \Theta \mapsto \mathbf{R}^N$  définie par :

$$(7) \quad (x, \theta) \mapsto b(x, \theta) = (x - \alpha \cdot e_N) / \beta$$

et une **loi de probabilité**  $\mathcal{L}_{01}(\cdot)$  sur  $\mathcal{B}$  tq :

$$(8) \quad P_\theta^X = \mathcal{L}_{01}(b(X, \theta)) = \mathcal{L}_{01}\{(X - \alpha \cdot e_N) / \beta\}, \quad \forall \theta \in \Theta.$$

$\mathcal{L}_{01}(\cdot)$  est donc de la forme  $(\mathcal{L}_{01}(\xi))^{\otimes N}$ .

Si la fonction de perte  $L : \Theta \times D \mapsto \mathbf{R}_+$  est définie par l'écart quadratique moyen pr à  $\theta = (\alpha, \beta)$ , on montre que le risque associé à  $L$  est minimisé avec la règle de décision pure (vectorielle) suivante :

$$(9) \quad \begin{aligned} \delta_{\alpha, N}^*(X) &= X^{(1)} - (X^{(2)} - X^{(1)}) (A_N / B_N), \\ \delta_{\beta, N}^*(X) &= (X^{(2)} - X^{(1)}) (B_N / C_N), \end{aligned}$$

dans laquelle :

$$(10) \quad \begin{aligned} A_N &= \int \alpha \beta^{N-1} f_{01}(\alpha) f(\alpha + \beta) \prod_{n=3}^N f_{01}(\alpha + \beta Z_n) d\alpha d\beta, \\ B_N &= \int \beta^N f(\alpha) f_{01}(\alpha + \beta) \prod_{n=3}^N f_{01}(\alpha + \beta Z_n) d\alpha d\beta, \\ C_N &= \int \beta^{N+1} f_{01}(\alpha) f_{01}(\alpha + \beta) \prod_{n=3}^N f_{01}(\alpha + \beta Z_n) d\alpha d\beta. \end{aligned}$$

Dans (10), on note  $Z = (Z_3, \dots, Z_N)$ , avec  $Z_n = (X^{(n)} - X^{(1)}) / (X^{(2)} - X^{(1)})$ ,  $\forall n \in \{3, \dots, N\}$ ,  $X^{(2)} - X^{(1)} > 0$ , et  $f_{01}$  désigne la densité de  $\mathcal{L}_{01}(\xi)$  pr à  $\lambda_0$  (mesure de LEBESGUE sur  $\mathcal{B}_0 = \mathcal{B}_R$ ).

L'**estimateur de E.J.G. PITMAN** (9) du couple  $\theta = (\alpha, \beta)$  s'explicite alors selon les formules conditionnelles :

$$(11) \quad \begin{aligned} \delta_{\alpha, N}^*(X) &= X^{(1)} - (X^{(2)} - X^{(1)}) \{E_{01}(X^{(1)}(X^{(2)} - X^{(1)}) / Z) / E_{01}((X^{(2)} - X^{(1)})^2 / Z)\}, \\ \delta_{\beta, N}^*(X) &= (X^{(2)} - X^{(1)}) \{E_{01}(U / Z) / E_{01}(U^2 / Z)\}, \end{aligned}$$

dans lesquelles  $E_{01}(\cdot / Z)$  désigne l'espérance conditionnelle calculée avec la loi  $\mathcal{L}_{01}(\xi)$  (ie pour la valeur  $(\alpha, \beta) = (0,1)$ ) et  $U$  est la va dont la loi  $\mathcal{L}_{01}(v)$  admet  $f_{01}$  pour densité par à  $\lambda_0$  (mesure de LEBESGUE sur  $\mathcal{B}_0 = \mathcal{B}_{\mathbf{R}}$ ).

Cet estimateur est invariant par le **groupe de transformations** affines de  $\mathbf{R}^N$  défini par  $x \in \mathbf{R}^N \mapsto \alpha x + \beta, \forall (\alpha, \beta) \in \Theta$ .

(iii) On peut définir, de façon analogue, un estimateur de PITMAN pour un paramètre de position  $\alpha$  vectoriel. Si  $\alpha \in \mathbf{R}^K$  (ie  $\xi$  est à valeurs dans  $\mathbf{R}^K$ ), on montre que ce dernier estimateur est inadmissible lorsque  $K \geq 3$  et admissible lorsque  $K \leq 2$  pour une fonction de perte quadratique.