

## ESTIMATEUR DE VRAISEMBLANCE MOYENNE (G, H1, H3)

(15 / 01 / 2020, © Monfort, Dicostat2005, 2005-2020)

Lorsqu'une fonction de vraisemblance admet une **valeur centrale**, on peut définir un **estimateur** correspondant en maximisant cette valeur par rapport au **paramètre d'intérêt**.

(i) Soit  $(\mathcal{X}, \mathcal{B}, (P_\theta^X)_{\theta \in \Theta})$  un **modèle paramétrique**, avec  $\Theta = \mathbf{R}$ ,  $\mu$  une **mesure positive**  $\sigma$ -finie sur  $\mathcal{B}$  et  $f(X, \theta) = dP_\theta^X / d\mu$  la **fonction de vraisemblance** du modèle.

On appelle **estimateur de vraisemblance moyenne** de  $\theta$  (G.A. BARNARD) l'estimateur  $\theta^*$  suivant, défini par la **moyenne** relative à  $\theta$  :

$$(1) \quad \theta^* = A / B, \quad \text{avec } A = \int \theta \cdot f(X, \theta) d\theta \text{ et } B = \int f(X, \theta) d\theta,$$

lorsque ces intégrales existent.

C'est ainsi une **caractéristique de centralité** (aléatoire à travers  $X$ ) de la fonction de vraisemblance  $f$ , ie de  $L(\theta) : \theta \mapsto f(X, \theta)$ .

Lorsque  $f$  est gaussienne (cf **loi gaussienne**),  $\theta^*$  n'est autre que l'**estimateur du mv** (gaussien) usuel.

(iii) La notion s'étend à un paramètre vectoriel, ie à un modèle tq  $\Theta = \mathbf{R}^q$  (même définition qu'en (1)). On obtient donc :

$$(2) \quad \theta^* = A / B, \quad \text{avec } A = \int \theta \cdot f(X, \theta) \prod_{q=1}^q d\theta_q \text{ et } B = \int f(X, \theta) \prod_{q=1}^q d\theta_q .$$

(iv) Dans un cadre bayésien, avec une loi a priori  $\Pi$  définie sur une tribu  $\mathcal{B}_\Theta$  de parties de  $\Theta$ , l'estimateur est modifié selon :

$$(3) \quad \theta^*(\Pi) = A / B, \quad \text{avec } A = \int \theta \cdot f(X, \theta) d\Pi(\theta) \text{ et } B = \int f(X, \theta) d\Pi(\theta).$$

(iv) Lorsque  $f$  est gaussienne,  $\theta^*$  n'est autre que l'**estimateur du mv** usuel.