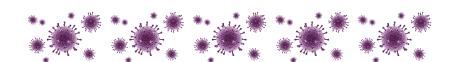
Modèles Linéaires Appliqués / Régression Famille Exponentielle

Arthur Charpentier

UQAM

Hiver 2020 - COVID-19 # 12





On suppose que Y admet pour 'densité'

$$f(y|\theta,\varphi) = \exp\left(\frac{y\theta - b(\theta)}{a(\varphi)} + c(y,\varphi)\right),$$

où $a(\cdot)$, $b(\cdot)$ et $c(\cdot)$ sont des fonctions, et où θ est appelé paramètre naturel et φ est appelé paramètre de nuisance. On peut aussi écrire

$$dF(y|\theta,\varphi) = \exp\left(\frac{y\theta - b(\theta)}{a(\varphi)} + c(y,\varphi)\right)d\mu(x)$$

par rapport à une mesure de référence μ , cf famille exponentielle.

$$f(y|\theta,\varphi) = \exp\left(\frac{y\theta - b(\theta)}{a(\varphi)} + c(y,\varphi)\right),$$

Exemple La loi Gaussienne $\mathcal{N}(\mu, \sigma^2)$

$$f(y|\mu, \sigma^2) = \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} \exp\left(-\frac{1}{2}\left(\frac{y-\mu}{\sigma}\right)^2\right)$$

$$f(y|\mu, \sigma^2) = \exp\left(\frac{-y^2 + 2y\mu - \mu^2}{2\sigma^2} + \log\frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}}\right)$$

soit
$$\theta = \mu$$
, $\varphi = \sigma^2$, $a(\varphi) = \varphi$, $b(\theta) = \theta^2/2$



$$f(y|\theta,\varphi) = \exp\left(\frac{y\theta - b(\theta)}{a(\varphi)} + c(y,\varphi)\right),$$

Exemple La loi de Poisson $\mathcal{P}(\lambda)$

$$f(y|\lambda) = e^{-\lambda} \frac{\lambda^y}{y!} = \exp(-\lambda + y \log \lambda - \log(y!))$$

$$f(y|\lambda) = \exp\left(\frac{y\log\lambda - \lambda}{1} - \log(y!)\right)$$

soit
$$\theta = \log \lambda$$
, $\varphi = 1$, $a(\varphi) = 1$, $b(\theta) = \lambda = e^{\theta}$



$$f(y|\theta,\varphi) = \exp\left(\frac{y\theta - b(\theta)}{a(\varphi)} + c(y,\varphi)\right),$$

Exemple La loi de Bernoulli $\mathcal{B}(p)$

$$f(y|\lambda) = p^{y}(1-p)^{1-y} = \exp\left(y\log p + (1-y)\log(1-p)\right)$$

$$f(y|\lambda) = \exp\left(\frac{y[\log p - \log(1-p)] + \log(1-p)}{1}\right)$$
 soit $\theta = \log\frac{p}{1-p}$, $\varphi = 1$, $a(\varphi) = 1$, $b(\theta) = \log\left(1+e^{\theta}\right)$ lci $p = \frac{e^{\theta}}{1+e^{\theta}}$.





Exemple La loi BrickRed de moyenne μ et de variance σ^2 , $\mathcal{N}(\mu, \sigma^2)$ appartient à cette famille, avec $\theta = \mu$, $\varphi = \sigma^2$, $a(\varphi) = \varphi$, $b(\theta) = \theta^2/2$ et

$$c(y, \varphi) = -rac{1}{2} \left(rac{y^2}{\sigma^2} + \log(2\pi\sigma^2)
ight), \;\; y \in \mathbb{R},$$

Exemple La loi de Bernoulli de moyenne π , $\mathcal{B}(p)$ correspond au cas $\theta = \log\{p/(1-p)\}, \ a(\varphi) = 1, \ b(\theta) = \log(1 + \exp(\theta)), \ \varphi = 1$ et $c(v, \varphi) = 0$.

Exemple La loi binomiale de moyenne $n\pi$, $\mathcal{B}(n,p)$ correspond au cas $\theta = \log\{p/(1-p)\}, \ a(\varphi) = 1, \ b(\theta) = n \log(1 + \exp(\theta)), \ \varphi = 1$ et $c(y,\varphi) = \log \binom{n}{v}$.



Exemple La loi de Poisson de moyenne λ , $\mathcal{P}(\lambda)$ appartient à cette famille,

$$f(y|\lambda) = \exp(-\lambda) \frac{\lambda^y}{y!} = \exp(y \log \lambda - \lambda - \log y!), \ y \in \mathbb{N},$$

avec $\theta = \log \lambda$, $\varphi = 1$, $a(\varphi) = 1$, $b(\theta) = \exp \theta = \lambda$ et $c(y, \varphi) = -\log y!$.

Exemple La loi Gamma (incluant la loi exponentielle) de moyenne μ et de variance ν^{-1} ,

$$f(y|\mu,\nu) = \frac{1}{\Gamma(\nu)} \left(\frac{\nu}{\mu}\right)^{\nu} y^{\nu-1} \exp\left(-\frac{\nu}{\mu}y\right), \ \ y \in \mathbb{R}_+,$$

est également dans la famille exponentielle. Il faut choisir $\theta=-\frac{1}{\mu}$,

$$a(\varphi) = \varphi$$
, $b(\theta) = -\log(-\theta)$, $\varphi = \nu^{-1}$ et

$$c(y, \varphi) = \left(\frac{1}{\varphi} - 1\right) \log(y) - \log\left(\Gamma\left(\frac{1}{\varphi}\right)\right)$$



Pour une variable aléatoire Y de la famille exponentielle, alors

$$\mathbb{E}(Y) = b'(\theta)$$
 et $Var(Y) = b''(\theta)\varphi$,

cf propriétés du score :

$$\mathbb{E}\left(\frac{\partial \log f(Y,\theta)}{\partial \theta}\right) = 0$$

$$\mathsf{Var}\left(\frac{\partial \log f(Y,\theta)}{\partial \theta}\right) = -\mathbb{E}\left(\frac{\partial^2 \log f(Y,\theta)}{\partial \theta^2}\right)$$

avec ici
$$\log f(y,\theta) = \frac{y\theta - b(\theta)}{\varphi} + c(y,\varphi)$$
 et

$$\frac{\partial \log f(y,\theta)}{\partial \theta} = \frac{y - b'(\theta)}{\varphi} \text{ et } \frac{\partial^2 \log f(y,\theta)}{\partial \theta^2} = \frac{-b''(\theta)}{\varphi}$$



On définie la fonction variance V par

$$V(\mu) = b''([b']^{-1}(\mu))$$
 et $Var(Y) = \varphi V(\mu)$

Exemple Dans le cas de la loi normale, $V(\mu) = 1$, dans le cas de la loi de Poisson, $V(\mu) = \mu$ alors que dans le cas de la loi Gamma, $V(\mu) = \mu^2$.



Tweedie (1984) a suggéré la famille suivante

$$f(y|\mu,\varphi) = A(y,\varphi) \cdot \exp\left\{\frac{1}{\varphi}\Big[y\theta(\mu) - \kappa(\theta(\mu))\Big]\right\},$$

οù

$$\theta(\mu) = \begin{cases} \frac{\mu^{1-\gamma}}{1-\gamma} & \text{si } \gamma \neq 1 \\ \log \mu & \text{si } \gamma = 1 \end{cases} \text{ et } \kappa(\theta(\mu)) = \begin{cases} \frac{\mu^{2-\gamma}}{2-\gamma} & \text{si } \gamma \neq 2 \\ \log \mu & \text{si } \gamma = 2 \end{cases}$$

La loi de Y est alors une loi Poisson composée à sauts Gamma,

$$\mathbf{Y} \sim \mathcal{CPoi}\left(\mu^{2-\gamma}\varphi(2-\gamma), \mathcal{G}\left(-\frac{2-\gamma}{\varphi(1-\gamma)}, \varphi(2-\gamma)\mu^{\gamma-1}\right)\right),$$

lorsque $\gamma \in [1, 2]$, et $V(\mu) = \mu^{\gamma}$.

