

# STT 1000 - STATISTIQVES







#### Maximum de vraisemblance

La densité de la loi normale  $\mathcal{N}(\mu, \sigma^2)$  s'écrit

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

soit

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

et quand on cherche le maximum de vraisemblance on écrit

$$\frac{\partial \log f(y|\mu, \sigma^2)}{\partial \mu} = \frac{y - \mu}{\sigma^2}$$

On va chercher des lois qui vérifient des écritures aussi simples et pratiques...



On suppose que Y admet pour 'densité'

$$f(y) = \exp\left(\frac{1}{2}\right)$$

exponentielle car on prend ensuite la log-vraisemblance



On suppose que Y admet pour 'densité'

$$f(y|\theta) = \exp\left(\frac{y\theta}{}\right),$$

en prenant  $y\theta$ , quand on dérive par rapport à  $\theta$ , on récupère simplement y, ou dans le cas de la vraisemblance  $\sum_{i=1}^{n} y_i$ 





On suppose que Y admet pour 'densité'

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

on rajoute une fonction dont la dérivée sera inversible, fonction de  $\theta$ , de telle sorte que (si on s'arrête là), la condition du premier ordre s'écrive  $\theta = b'^{-1} \left( \sum_{i=1}^n y_i \right)$ 



On suppose que Y admet pour 'densité'

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

on s'autorise un paramètre de dispersion, éventuellement (cf  $\sigma^2$ )



On suppose que Y admet pour 'densité'

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

on rajoute des termes qui ne doivent pas dépendre de  $\theta$ , et qui garantissent que f est une densité.



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  $\theta$  est appelé paramètre naturel et  $\varphi$  est appelé paramètre de nuisance.



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

**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  $p = \frac{e^{\theta}}{1+e^{\theta}}$ .









La fonction génératrice de Y est

$$\mathbb{E}[e^{sY}] =$$

La fonction génératrice de  $\psi(Y)$  est

$$\mathbb{E}[e^{s\psi(Y)}] = \int e^{s\psi(Y)} f(y|\theta,\varphi) dy$$

$$\mathbb{E}[\mathsf{e}^{\mathsf{s}\psi(Y)}] = \int \exp[\mathsf{s}\psi(y)] \exp\left(\frac{y\theta - b(\theta)}{\mathsf{a}(\varphi)} + c(y,\varphi)\right) dy$$



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

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



