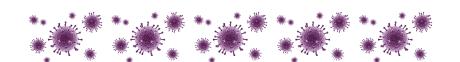
# Modèles Linéaires Appliqués / Régression GLM & Sur-dispersion

Arthur Charpentier

UQAM

Hiver 2020 - COVID-19 # 17



L'équidispersion est une propriété de la loi de Poisson: si  $Y \sim \mathcal{P}(\lambda)$ ,  $\mathbb{E}(Y) = \text{Var}(Y) = \lambda$ .

Si on suppose maintenant que  $Y|\Theta \sim \mathcal{P}(\lambda\Theta)$ , où  $\Theta$  suit une loi Gamma de paramètres identiques  $\alpha$  (de telle sorte que  $\mathbb{E}(\Theta)=1$ ), on obtient la loi binomiale négative,

$$\mathbb{P}(Y=k) = \frac{\Gamma(k+\alpha^{-1})}{\Gamma(k+1)\Gamma(\alpha^{-1})} \left(\frac{1}{1+\lambda/\alpha}\right)^{\alpha^{-1}} \left(1 - \frac{1}{1+\lambda/\alpha}\right)^k, \forall k \in \mathbb{N}$$

On peut réécrire cette loi, en posant  $r = \alpha^{-1}$  et  $p = \frac{1}{1 + \alpha \lambda}$ 

$$f(y) = {y \choose y+r-1} p^r [1-p]^y, \forall k \in \mathbb{N}$$



ou encore

$$f(y) = \exp\left[y\log(1-p) + r\log p + \log\left(rac{y}{y+r-1}
ight)
ight], orall k \in \mathbb{N}$$

qui est une loi de la famille exponentielle, en posant  $\theta = \log[1-p]$ ,  $b(\theta) = -r \log(p)$  et  $a(\varphi) = 1$ .

Si on calcule la moyenne, on obtient

$$\mathbb{E}(Y) = b'(\theta) = \frac{\partial b}{\partial p} \frac{\partial p}{\partial \theta} = \frac{r(1-p)}{p} = \lambda,$$

et si on calcule la variance

$$Var(Y) = b''(\theta) = \frac{\partial^2 b}{\partial p^2} \left(\frac{\partial p}{\partial \theta}\right)^2 + \frac{\partial b}{\partial p} \frac{\partial^2 p}{\partial \theta^2} = \frac{r(1-p)}{p^2}$$



Autrement dit

$$\mathsf{Var}(\mathsf{Y}) = rac{1}{p}\mathbb{E}(\mathsf{Y}) = [1 + lpha \cdot \lambda] \cdot \lambda$$

Pour une régression binomiale négative de type 2 (NB2),

$$\mathbb{E}(Y) = \lambda = \mu \text{ et Var}(Y) = \lambda + \alpha \lambda^2.$$

Le lien canonique est  $g(\lambda) = \theta$ , i.e.  $g(\mu) = \log\left(\frac{\alpha\mu}{1 + \alpha\mu}\right)$ 

**Remarque**: si  $\alpha = 0$ , on a une loi de Poisson; si  $\alpha = 1$ , on a une loi géométrique.



- Poisson, fonction variance  $V(\mu) = \mu$ , ml.pois
- quasiPoisson, fonction variance  $V(\mu) = \varphi \mu$ ,
- géométrique, fonction variance  $V(\mu) = \mu + \mu^2$ ,
- négative binomiale (NB1), fonction variance  $V(\mu) = \mu + \alpha \mu$ , ml.nb1
- négative binomiale (NB2), fonction variance  $V(\mu) = \mu + \alpha \mu^2$ , ml.nb2



#### Test

on note que la surdispersion correspond à une hétérogénéité résiduelle, c'est à dire un effet aléatoire. Par exemple on peut supposer que

$$(Y|oldsymbol{X} = oldsymbol{X}, oldsymbol{Z} = oldsymbol{z}) \sim \mathcal{P}(\exp[oldsymbol{X}^ opeta + oldsymbol{z}^ op lpha])$$

de telle sorte que si  $u = \mathbf{z}^{\top} \alpha - \mathbb{E}(\mathbf{Z}^{\top} \alpha | \mathbf{X} = \mathbf{X})$ , alors

$$(Y|\mathbf{X} = \mathbf{x}, \mathbf{Z} = \mathbf{z}) \sim \mathcal{P}(\exp[\mathbf{x}^{\top} \boldsymbol{\gamma} + u])$$

On a un modèle dit à effets fixes, au sens où

$$(Y|X = x) \sim \mathcal{P}(\exp[x^{\top}\gamma + U]),$$

où  $U = \mathbf{z}^{\top} \alpha - \mathbb{E}(\mathbf{Z}^{\top} \alpha | \mathbf{X} = \mathbf{x})$ . Par exemple, si on suppose que  $U \sim \gamma(\alpha, \alpha)$ , i.e. d'espérance 1 et de variance  $\sigma^2 = \alpha^{-1}$ , alors

$$(Y|U=u) \sim \mathcal{P}(\lambda u) \text{ où } \lambda = \exp[\mathbf{x}^{\top} \boldsymbol{\gamma}],$$

#### Test

de telle sorte que  $\mathbb{E}(Y|U=u) = \text{Var}(Y|U=u)$ . Mais si on regarde la loi nonconditionnelle,  $\mathbb{E}(Y) = \lambda$  alors que

$$Var(Y) = Var(\mathbb{E}[Y|U]) + \mathbb{E}(Var(Y|)) = \lambda + \lambda^2 \sigma^2.$$

On peut alors proposer un test de la forme suivante: on suppose que

$$Var(Y|X = x) = \mathbb{E}(Y|X = x) + \tau \cdot \mathbb{E}(Y|X = x)^2,$$

on on cherche à tester

$$H_0: \tau = 0$$
 contre  $\tau > 0$ .

Parmi les statistiques de test classique, on pourra considérer

$$T = \frac{\sum_{i=1}^{n} [(Y_i - \widehat{\mu}_i)^2 - Y_i]}{\sqrt{2 \sum_{i=1}^{n} \widehat{\mu}_i^2}}$$

qui suit, sous  $H_0$ , une loi normale centrée réduite.