

# Quelques Exemples de Familles Exponentielles Canoniques

MAHAMAT ATTEÏB Adoum

**Institut Polytechnique de Paris**  
**Mastère spécialisé : Big Data**

09/12/2023

## 1 Definition

## 2 Loi de Bernoulli

## 3 Loi de Poisson

## 4 Loi Normale

## 5 Loi Exponentielle

## Définition : Famille exponentielle canonique

Une loi fait partie de la famille exponentielle canonique si sa densité  $f(X)$  s'écrit sous cette forme :

$$f(x) = \exp \left( \frac{X\theta - B(\theta)}{\phi} + c(X, \phi) \right)$$

avec  $B'(\theta) = g^{-1}(\theta)$  et  $g(\theta) = (B'(\theta))^{-1}$  la fonction lien.

Son espérance et sa variance s'écrivent :

$$E(X) = B'(\theta) \quad \text{et} \quad V(X) = B''(\theta) \times \phi$$

Dans les slides ci-dessous, on essaie de montrer que les lois (Bernoulli, Poisson, normale et exponentielle) appartiennent à la famille exponentielle canonique. A chaque fois, on détermine la fonction lien et leur espérance et variance.

## Loi de Bernoulli : $X \sim B(p)$

$$\begin{aligned}f(x) &= p^x(1-p)^{1-x} \\&= \exp(\log p^x) \times \exp(\log(1-p)^{1-x}) \\&= \exp(x \log p + (1-x) \log(1-p)) \\&= \exp(x \log p + \log(1-p) - x \log(1-p)) \\f(x) &= \exp\left(x \log \frac{p}{1-p} + \log(1-p)\right)\end{aligned}$$

On pose :  $\theta = \log \frac{p}{1-p}$ ,  $\exp(\theta) = \exp(\log \frac{p}{1-p})$  donc  $p = \frac{\exp(\theta)}{1+\exp(\theta)}$

L'expression :  $\log(1 - p) = \log\left(1 - \frac{\exp(\theta)}{1 + \exp(\theta)}\right) = -\log(1 + \exp(\theta))$

On réécrit la densité en fonction de  $\theta$

$$\begin{aligned} f(x) &= p^x (1 - p)^{1-x} \\ &= \exp\left(x \log \frac{p}{1-p} + \log(1-p)\right) \\ &= \exp(x\theta - \log(1 + \exp(\theta))) \\ f(x) &= \exp\left(\frac{x\theta - \log(1 + \exp(\theta))}{1}\right) \end{aligned}$$

Donc, la loi de Bernoulli fait partie de la famille exponentielle canonique avec  $B(\theta) = \log(1 + \exp(\theta))$  et  $\phi = 1$

## Fonction lien :

Maintenant, on détermine la fonction lien  $g(\theta) = (B'(\theta))^{-1}$

$$B'(\theta) = \frac{\exp(\theta)}{1 + \exp(\theta)}$$

On cherche donc l'inverse de  $B'(\theta)$ .

On pose :

$$\begin{aligned} \frac{\exp(\theta)}{1 + \exp(\theta)} &= p \\ \exp(\theta) &= p(1 + \exp(\theta)) \\ \exp(\theta) &= \frac{p}{1 - p} \\ \log(\exp(\theta)) &= \log \frac{p}{1 - p} \\ \theta &= \log \frac{p}{1 - p} \end{aligned}$$

Connaissant  $B(\theta)$ , on peut déterminer l'espérance et la variance.

**Espérance :**

$$E(X) = B'(\theta) = \frac{\exp(\theta)}{1 + \exp(\theta)}$$

$$E(X) = p$$

**Variance :**

$$V(X) = B''(\theta) \times \phi = \frac{\exp(\theta)}{(1 + \exp(\theta))^2} \times 1$$

$$= \frac{\exp(\theta)}{1 + \exp(\theta)} \times \frac{1}{(1 + \exp(\theta))}$$

$$V(X) = p(1 - p)$$

**Loi de Poisson** :  $X \sim \mathcal{P}(\lambda)$

$$\begin{aligned} f(x) &= \exp(-\lambda) \frac{\lambda^x}{x!} = \exp(-\lambda) \frac{\exp(\log(\lambda^x))}{\exp(\log(x!))} \\ &= \exp(-\lambda) \exp(\log(\lambda^x) - \log(x!)) \\ &= \exp(-\lambda + x \log(\lambda) - \log(x!)) \\ &= \exp(x \log(\lambda) - \lambda - \log(x!)) \end{aligned}$$

On pose  $\theta = \log(\lambda) \Rightarrow \exp(\theta) = \lambda$



$$f(x) = \exp(x\theta - \exp(\theta) - \log(x!))$$

$$f(x) = \exp\left(\frac{x\theta - \exp(\theta)}{1} - \log(x!)\right)$$

La loi de Poisson fait partie de la famille exponentielle canonique avec  $B(\theta) = \exp(\theta)$  et  $\phi = 1$

**Fonction lien :**

$$B'(\theta) = \exp(\theta) \quad \text{et} \quad B''(\theta) = \exp(\theta)$$

On sait que l'inverse de la fonction  $\exp(\theta)$  est  $\log(\theta)$

Donc,  $g(\theta) = (B'(\theta))^{-1} = \log(\theta)$  est la fonction lien de la loi de Poisson.

**Espérance :**

$$E(Y) = B'(\theta) = \exp(\theta) = \exp(\log(\lambda)) = \lambda$$

**Variance :**

$$\text{Var}(Y) = B''(\theta)\phi = \exp(\theta) \times 1 = \exp(\log(\lambda)) = \lambda$$

**Loi Normale** :  $X \sim \mathcal{N}(\mu, \sigma^2)$

$$\begin{aligned} f(x) &= \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} \exp\left(-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}\right) \\ &= \exp\left(\log \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2}}\right) \cdot \exp\left(-\frac{x^2 - 2\mu x + \mu^2}{2\sigma^2}\right) \\ &= \exp\left[-\log\left(\sqrt{2\pi\sigma^2}\right) \cdot \exp\left(-\frac{x^2 - 2\mu x + \mu^2}{2\sigma^2}\right)\right] \\ &= \exp\left[\frac{\mu x}{\sigma^2} - \frac{\mu^2}{2\sigma^2} - \frac{x^2}{2\sigma^2} - \log(\sigma\sqrt{2\pi})\right] \end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
 f(x) &= \exp \left[ \frac{\mu x}{\sigma^2} - \frac{\frac{\mu^2}{2}}{\frac{2\sigma^2}{2}} - \frac{x^2}{2\sigma^2} - \log(\sigma\sqrt{2\pi}) \right] \\
 &= \exp \left[ \frac{\mu x}{\sigma^2} - \frac{\frac{\mu^2}{2}}{\sigma^2} - \frac{x^2}{2\sigma^2} - \log(\sigma\sqrt{2\pi}) \right] \\
 f(x) &= \exp \left[ \frac{\mu x - \frac{\mu^2}{2}}{\sigma^2} - \frac{x^2}{2\sigma^2} - \log(\sigma\sqrt{2\pi}) \right]
 \end{aligned}$$

On retrouve cette expression :

$$f(x) = \exp \left( \frac{x\theta - B(\theta)}{\phi} + c(x, \phi) \right)$$

avec

$$\theta = \mu, \quad B(\theta) = \frac{\mu^2}{2}, \quad \phi = \sigma^2, \quad \text{et } c(x, \phi) = \frac{x^2}{2\sigma^2} + \log(\sigma\sqrt{2\pi})$$

La loi normale fait partie de la famille exponentielle canonique.

## Fonction lien :

$$B'(\theta) = g^{-1}(\theta) = \mu$$

Donc,  $g(\theta) = \mu$  est la fonction lien de la loi normale.

## Espérance :

$$E(X) = B'(\theta) = \frac{2\mu}{2} = \mu$$

## Variance :

$$V(X) = B''(\theta) \times \phi = 1 \times \sigma^2 = \sigma^2$$

**Loi exponentielle** :  $X \sim \mathcal{E}(\lambda)$

$$f(x) = \lambda \exp(-\lambda x)$$

$$f(x) = \exp(\log(\lambda)) \exp(-\lambda x)$$

$$f(x) = \exp(\log(\lambda) - \lambda x)$$

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

$$\theta = \lambda, \quad B(\theta) = \log(\lambda), \quad B'(\theta) = \frac{1}{\lambda} = g^{-1}(\theta) \quad \text{et} \quad \phi = -1$$

La loi exponentielle fait partie de la famille exponentielle canonique.

**Fonction Lien :**

$$g(\theta) = B'(\theta)^{-1} = \log \lambda$$

**Espérance :**

$$E(X) = B'(\theta) = \frac{1}{\lambda}$$

**Variance :**

$$V(X) = B''(\theta) \times \phi = \frac{-1}{\lambda^2} \times (-1) = \frac{1}{\lambda^2}$$