

# STT 1000 - STATISTIQUES

ARTHUR CHARPENTIER



# Loi de Poisson

$$f(x) = \mathbb{P}(X = x) = \exp[-\lambda] \frac{\lambda^x}{x!}$$

$$\mathbb{E}[X] = \lambda \text{ et } \text{Var}[X] = \lambda$$

```
1 > sample_x =
```

# Méthode des moments

```
1 > mean(sample_x)
```

## Maximum de Vraisemblance (analytique)

Étant donné un échantillon  $\{x_1, \dots, x_n\}$  de loi  $\mathcal{P}(\lambda)$ ,

$$\mathcal{L}(\lambda; x_1, \dots, x_n) = \mathbb{P}[X_1 = x_1, \dots, X_n = x_n] = \prod_{i=1}^n \mathbb{P}[X_i = x_i]$$

$$\mathcal{L}(p; x_1, \dots, x_n) = \prod_{i=1}^n e^{-\lambda} \frac{\lambda^{x_i}}{x_i!} = e^{-n\lambda} \frac{e^{\sum x_i \log(\lambda)}}{\prod x_i!} = C e^{-n\lambda} e^{n\bar{x}}$$

où  $C$  est une *constante*, indépendante de  $\lambda$ ,

$$\log \mathcal{L}(\lambda; x_1, \dots, x_n) = \log C - n\lambda + n\bar{x} \log(\lambda)$$

$$\frac{\partial \log \mathcal{L}(\lambda; x_1, \dots, x_n)}{\partial \lambda} = -n + \frac{n\bar{x}}{\lambda}$$

de telle sorte que la dérivée s'annule si le numérateur s'annule

$$\left. \frac{\partial \log \mathcal{L}(\lambda; x_1, \dots, x_n)}{\partial \lambda} \right|_{\lambda=\hat{\lambda}} = 0 \iff -n + \frac{n\bar{x}}{\hat{\lambda}} = 0$$

i.e.  $\hat{\lambda} = \bar{x}$

# Maximum de Vraisemblance (numérique)

```
1 > logL = function(lambda){
2   sum(log(dpois(sample_x, lambda=lambda)))
3 }
4 > logL(.4)
5 [1] -59.90693
6 > logL(.7)
7 [1] -47.44244
8 > vect_p = seq(.01,.99,by=.01)
9 > vect_L = Vectorize(logL)(vect_p)
10 > optim(par = .5,fn = function(p) -logL(p))
11 $par
12 [1] 0.6841797
13
14 $value
15 [1] 47.39777
16 > optimize(f = function(p) -logL(p), interval = c(0,1))
17 $minimum
18 [1] 0.6842177
19
20 $objective
21 [1] 47.39777
```

## Approche Bayésienne

Supposons que  $\Lambda$  est ici une variable aléatoire, avec

$$(X|\Lambda = \lambda) \sim \mathcal{P}(\lambda), \quad f(x|\lambda) = e^{-\lambda} \frac{\lambda^x}{x!}, \quad x \in \mathbb{N}$$

et un a-priori de loi Gamma pour  $\Lambda$

$$\Lambda \sim \mathcal{G}(a, b), \quad \pi(\lambda) = \frac{p^a(1-p)^b}{B(a, b)}, \quad p \in \mathbb{R}_+$$

Alors

$$(\Lambda|\mathbf{X} = \mathbf{x}) \sim \mathcal{B}(a + n, b + n\bar{x}), \quad \pi(p|\mathbf{x}) = \frac{p^a(1-p)^b}{B(a, b)}, \quad p \in [0, 1]$$

dont la moyenne et la variance sont

$$\mathbb{E}[\Lambda|\mathbf{X} = \mathbf{x}] = \frac{a + n\bar{x}}{b + n} \quad \text{et} \quad \text{Var}[\Lambda|\mathbf{X} = \mathbf{x}] = \frac{a + n\bar{x}}{(b + n)^2}$$

# Comparaison Bayésien vs. Fréquentiste