

# Tarea1

*Luis Pedro Barranco Sánchez*

*6/2/2019*

## Tarea 1

Consideramos los datos reales de la empresa All State de un portafolio de seguro de autos. Alojados en un repositorio en Github.

```
## Loading required package: repmis
```

```
## Downloading data from: https://github.com/JCM0-ITAM/Data4Analysis/blob/master/d4a_allstateclaim_data
```

```
## SHA-1 hash of the downloaded data file is:
```

```
## f99c63d65351dd1ff9e67aa3c66c94f5d9139f22
```

La variable `Claim_Amount` representa el monto de reclamo individual, nuestros valores  $x_i$ .

Los casos `Claim_Amount==0` representan NO siniestro en la póliza correspondiente.

$J$  es el número de pólizas en los datos, y  $n$  es el número de pólizas con no siniestro.

```
## [1] 1048575
```

```
## [1] 1040145
```

## Verosimilitud $\text{Bin}(N, \theta_0)$

Omitiremos la parte de la combinatoria en la función de densidad de la parte cuya distribución es binomial, pues finalmente será una constante para nuestro estimador por máximo verosímil. La función de verosimilitud para  $(\theta_0, \theta_c)$  con base en los datos es (bajo el supuesto iid),

$$\begin{aligned} \text{lik}(\theta_0, \theta_c | \text{datos}) &= \prod_{i=1}^J f(x_i | \theta_0, \theta_c) \\ &= \prod_{x_i: x_i=1}^J \theta_0 \times (1 - \theta_0)^{n-x_i} \times \prod_{x_i: x_i>0} \theta_c \exp\{-\theta_c x_i\} \\ &= \theta_0^{n_0} (1 - \theta_0)^{JN-n_0} \times \theta_c^{J-n_0} \exp\{-\theta_c \sum_{x_i: x_i>0} x_i\}, \end{aligned}$$

## Maxima verosimilitud

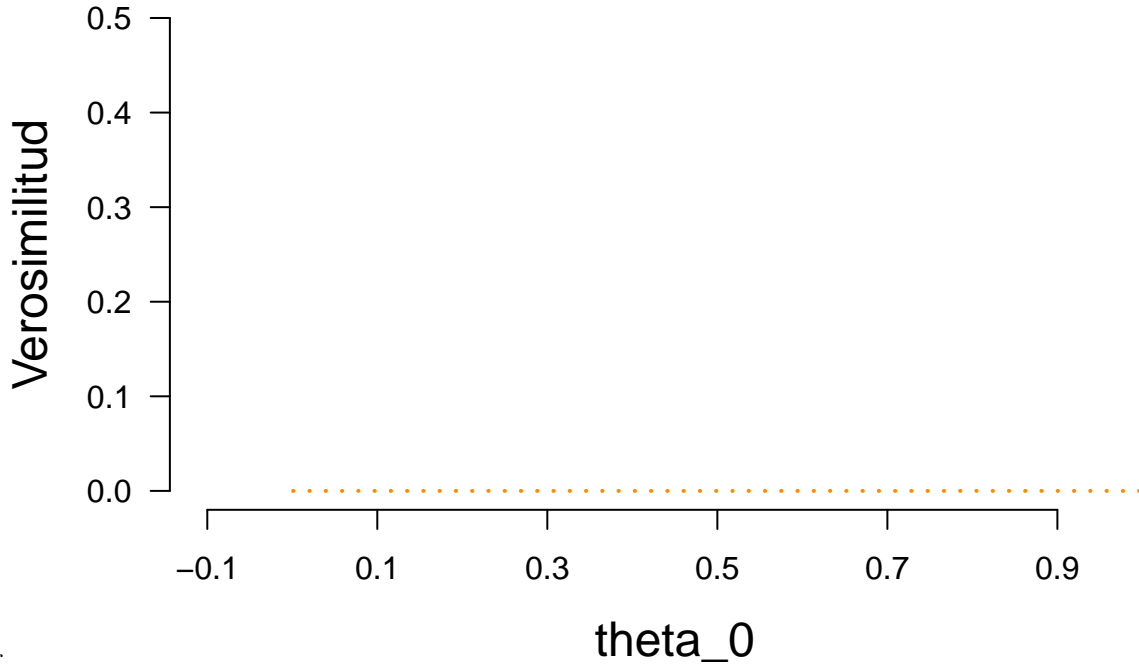
El EMV para  $\theta_0$  con base en los datos es dado por:

$$\begin{aligned} \theta_0^* &= \arg \max_{(0,1)} \theta_0^{n_0} \times (1 - \theta_0)^{JN-n_0} \\ &= \frac{n_0}{JN}. \end{aligned}$$

En el caso de los datos **AllState**, supondremos que  $N = 1000$  y así entonces el EMV es:

```
N <- 1000
theta0_star_b <- n0/(J*N)
theta0_star_b
```

```
## [1] 0.0009919605
```



Error

## Verosimilitud $\text{Poi}(\theta_0)$

La función de verosimilitud para  $(\lambda, \theta_c)$  con base en los datos es (bajo el supuesto iid),

$$\begin{aligned}
 \text{lik}(\theta_0, \theta_c | \text{datos}) &= \prod_{i=1}^J f(x_i | \theta_0, \theta_c) \\
 &= \prod_{x_i: x_i=1}^J \frac{e^{-\theta_0} \theta_0^{x_i}}{x_i!} \times \prod_{x_i: x_i>0} \theta_c \exp\{-\theta_c x_i\} \\
 &= \frac{e^{-J\theta_0} \theta_0^{n_0}}{\prod x_i!} \times \theta_c^{J-n_0} \exp\{-\theta_c \sum_{x_i: x_i>0} x_i\},
 \end{aligned}$$

## Maxima verosimilitud

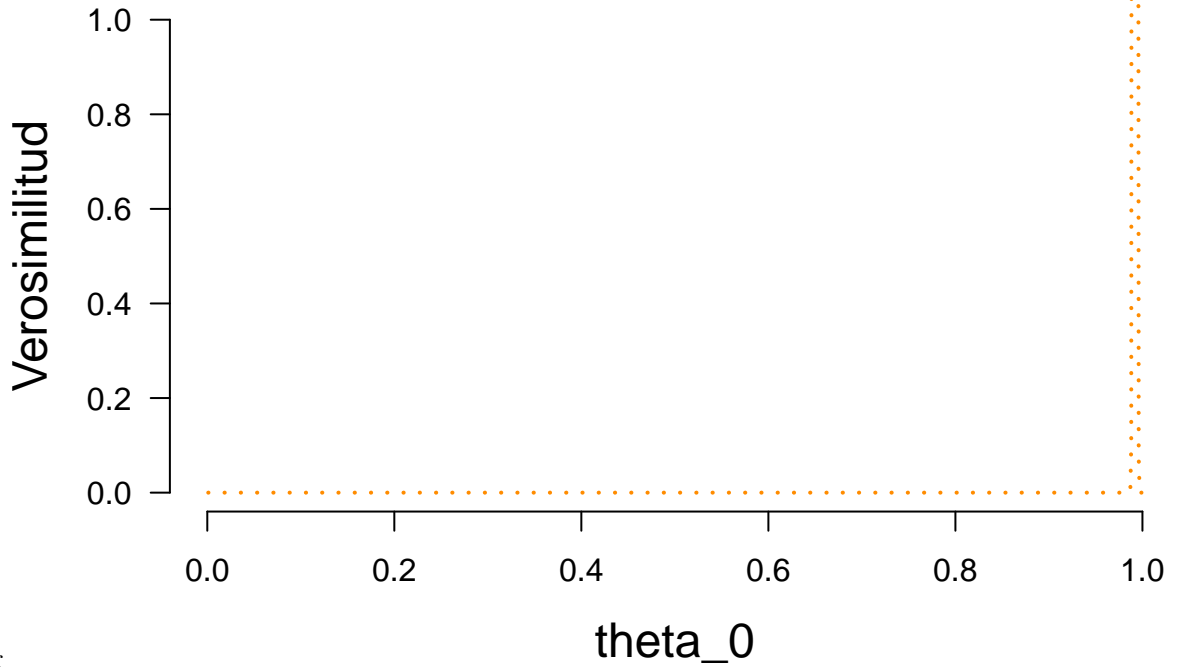
El EMV para  $\theta_0$  con base en los datos es dado por:

$$\begin{aligned}
 \theta_0^* &= \arg \max_{(0,1)} \frac{e^{-J\theta_0} \theta_0^{n_0}}{\prod x_i!} \\
 &= \frac{n_0}{J}.
 \end{aligned}$$

En el caso de los datos **AllState** el EMV es:

```
theta0_star <- n0/J
theta0_star
```

```
## [1] 0.9919605
```



Error

## Verosimilitud $\text{Geo}(\theta_0)$

La funcion de verosimilitud para  $(\theta_0, \theta_c)$  con base en los datos es (bajo el supuesto iid),

$$\begin{aligned}
 \text{lik}(\theta_0, \theta_c | \text{datos}) &= \prod_{i=1}^J f(x_i | \theta_0, \theta_c) \\
 &= \prod_{x_i: x_i=1}^J (1 - \theta_0)^{x_i-1} \theta_0 \times \prod_{x_i: x_i>0} \theta_c \exp\{-\theta_c x_i\} \\
 &= \theta_0^J (1 - \theta_0)^{n_0-J} \times \theta_c^{J-n_0} \exp\{-\theta_c \sum_{x_i: x_i>0} x_i\},
 \end{aligned}$$

## Maxima verosimilitud

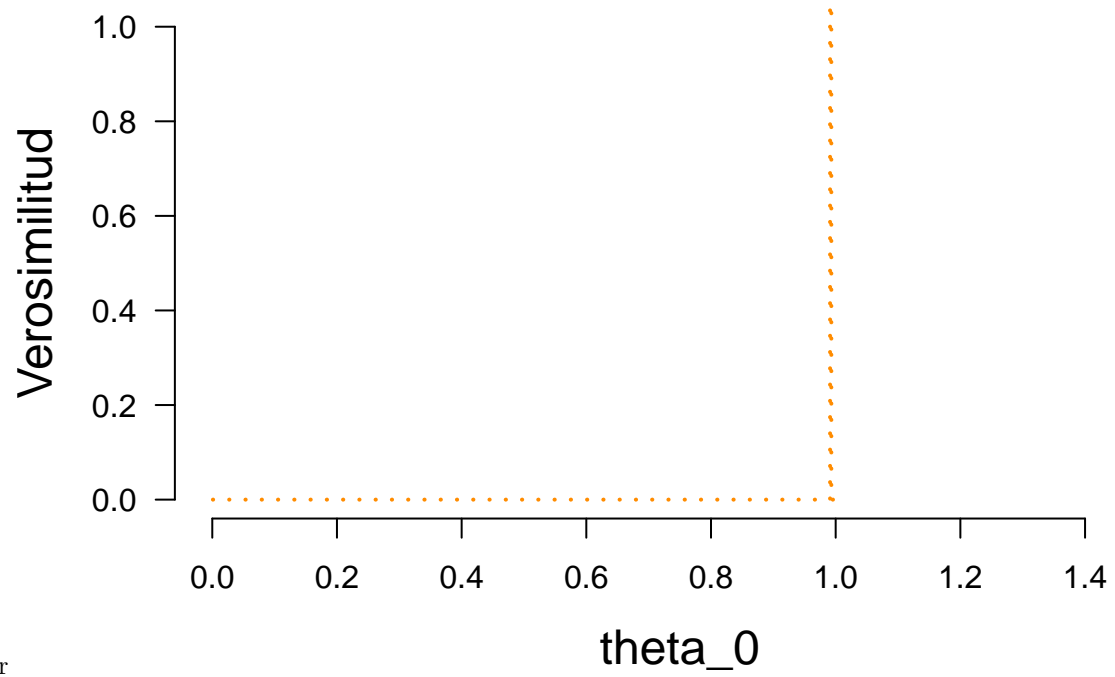
El EMV para  $\theta_0$  con base en los datos es dado por:

$$\begin{aligned}
 \theta_0^* &= \arg \max_{(0,1)} \theta_0^J (1 - \theta_0)^{n_0-J} \\
 &= \frac{J}{n_0}.
 \end{aligned}$$

En el caso de los datos **AllState** el EMV es:

```
theta0_star <- J/n0  
theta0_star
```

```
## [1] 1.008105
```



Error