

EXERCÍCIO Inferência.

① Seja (X_1, \dots, X_n) uma amostra aleatória do distribuído de Bernoulli (θ) .

Verifique se a estatística $T = \sum_{i=1}^n X_i$ é suficiente para θ .

1º De acordo com a definição, T é suficiente para θ se a probabilidade condicional $P[X_1 = x_1, \dots, X_n = x_n | T = t]$ for independente de θ , para todo $t = 0, 1, 2, \dots, n$. temos, para $x_i \in \{0, 1\}$, $i = 1, \dots, n$ e $t = 0, \dots, n$

$$P[X_1 = x_1, \dots, X_n = x_n | T = t] =$$

$$\begin{cases} 0 & \text{se } \sum_{i=1}^n x_i \neq t, \\ \frac{P[X_1 = x_1, \dots, X_n = x_n]}{P[T = t]} & \text{se } \sum_{i=1}^n x_i = t. \end{cases}$$

1

se $\sum_{i=1}^n x_i = t$, temos:

$$P[X_1 = x_1, \dots, X_n = x_n | T = t] =$$

$$= \frac{P[X_1 = x_1] \dots P[X_n = x_n]}{\binom{n}{t} \theta^t \cdot (1-\theta)^{n-t}}$$

$$= \frac{\theta^{x_1} (1-\theta)^{1-x_1} \dots \theta^{x_n} (1-\theta)^{1-x_n}}{\binom{n}{t} \theta^t (1-\theta)^{n-t}} =$$

$$= \frac{\theta^t (1-\theta)^{n-t}}{\binom{n}{t} \theta^t (1-\theta)^{n-t}} = \frac{1}{\binom{n}{t}}$$

Pois X_1, \dots, X_n são independentes
 $T \sim \text{Binomial}(n, \theta)$. Assim

$$P[X_1 = x_1, \dots, X_n = x_n | T = t] = \begin{cases} \theta & \text{se } \sum_{i=1}^n x_i = t \\ \frac{1}{\binom{n}{t}} & \text{se } \sum_{i=1}^n x_i = t \end{cases}$$

que não depende de θ . Portanto
 $T = \sum_{i=1}^n X_i$ é uma estatística suficiente

EXERCÍCIO 2.

Seja (X_1, \dots, X_n) uma amostra aleatória da distribuição de Poisson com parâmetro θ .

Verifique se $T = \sum_{i=1}^n X_i$ é suficiente para θ .

temos que $P[X_1 = x_1, \dots, X_n = x_n | T = t]$
e que $\sum_{i=1}^n x_i = t$.

Portanto temos que

$$\frac{P[X_1 = x_1, \dots, X_n = x_n | T = t]}{P[X_1 = x_1] \dots P[X_n = x_n]} =$$

$$\frac{t!}{x_1! \dots x_n! n^t} = \frac{1}{n^t}$$

que é independente de θ . Portanto $\sum_{i=1}^n X_i$ é um estatístico suficiente para θ .

EXERCÍCIO (3)

Assumindo que X_1, \dots, X_n é um amostra independente ~~de variáveis~~ e identicamente distribuída de uma distribuição uniforme discreta em $1, \dots, \theta$. Dessa forma, a função de probabilidade de X_i é:

$$f(x|\theta) = \begin{cases} \frac{1}{\theta} & \text{se } x = 1, 2, \dots, \theta \\ 0 & \text{caso contrário.} \end{cases}$$

e a função de probabilidade conjunta de X_1, \dots, X_n é:

$$f(X|\theta) = \begin{cases} \frac{1}{\theta^n} & \text{se } x_i \in \{1, \dots, \theta\} \text{ para } i=1, \dots, n \\ 0 & \text{caso contrário} \end{cases}$$

considerando a estatística de ordem $T(X) = x_{(n)}$
 $= \max_i x_i$ e as funções $h(x)$ e $g(t|\theta)$ dadas respectivamente por

$$h(x) = \begin{cases} 1 & \text{se } x_i \in \{1, 2, \dots, \theta\} \text{ para } i=1, \dots, n \\ 0 & \text{caso contrário} \end{cases}$$

EXERCÍCIO 3

$$g(t|\theta) = \begin{cases} \frac{1}{\theta^n}, & \text{se } t \leq 0 \\ 0, & \text{caso contrário} \end{cases}$$

É imediato verificar que $f(x|\theta) = g(T(x)|\theta)h(x)$ para todo $x \in \Theta$.

Portanto pelo teorema da fatoração $T(x)$ é um estatístico suficiente.

EXERCÍCIO 4 -

FATORAÇÃO.

- Amostra aleatória de Poisson (θ).

Para $X = (X_1, X_2, \dots, X_n)$ com $X_i = 1, 2, 3, \dots$
 $i = 1, \dots, n$, temos

$$L(\theta; x) = \prod_{i=1}^n \frac{e^{-\theta} \theta^{x_i}}{x_i!} = \frac{e^{-n\theta} \theta^{\sum_{i=1}^n x_i}}{\prod_{i=1}^n x_i!}, \quad \theta > 0$$

Portanto, tomando $T(x) = \sum_{i=1}^n x_i$,

$$h(x) = \frac{1}{\prod_{i=1}^n x_i!}, \quad \text{e } g_0(T(x)) = e^{-n\theta} \theta^{\sum_{i=1}^n x_i}$$

(4)

tenos pelo criterio do fatoração que $T(x) = \sum_{i=1}^n X_i$ é um estatístico suficiente para θ .

(5) seja X_1, \dots, X_n uma a a i.i.d de uma distribuição de Bernoulli com parâmetros $0 < \theta < 1$.

A distribuição de Bernoulli pertence à família exponencial. De fato temos que:

$$f(x|\theta) = \theta^x (1-\theta)^{1-x} = \exp\{\log(\theta^x (1-\theta)^{1-x})\} =$$

$$\exp\{x \log \theta + (1-x) \log(1-\theta)\}.$$

de onde podemos escrever

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

$$(1-\theta) \exp\left\{x \log\left(\frac{\theta}{1-\theta}\right)\right\}.$$

E então basta tomar $c(\theta) = 1-\theta$, $t(x) = x$ e $w(\theta) = \log\left(\frac{\theta}{1-\theta}\right)$. Como $t(x) = x$ segue que $T(x) = \sum_{j=1}^n t(X_j) = \sum_{j=1}^n X_j$ é um

estatístico suficiente para θ parâmetro θ .