

7.5

1) x_1, x_2, \dots, x_m distintas

Y variable aleatoria

$$f(y) = \begin{cases} \frac{1}{m}, & y \in x_1, x_2, \dots, x_m \\ 0, & \text{c.c.} \end{cases}$$

Prove que:

$$\text{Var}(Y) = \sum_{i=1}^m (x_i - \mu)^2$$

$$V(X) = \sum_{x \in S} (x - \mu)^2 \cdot p(x) = E[(X - \mu)^2]$$

$$E(X) = \mu \cdot X = \sum_{x \in S} x \cdot p(x)$$

$$E[g(x)] = \mu g(x) = \sum_{x \in S} g(x) p(x)$$

$$V(X) = \sum_{x \in S} (x - \mu)^2 \cdot p(x) = E[(X - \mu)^2]$$

$$E(Y) = \sum_{y \in S} y \cdot p(y) = \frac{1}{m} x_1 + \frac{1}{m} x_2 + \dots + \frac{1}{m} x_m = \bar{x}_m$$

$$g(Y) = Y^2$$

$$E(Y^2) = \sum_{y \in S} y \cdot p(y) = \frac{1}{m} x_1^2 + \frac{1}{m} x_2^2 + \dots$$

$$= \frac{1}{m} \sum_{i=1}^m x_i^2$$

$$V(Y) = E(Y^2) - (E(Y))^2 \\ = \frac{1}{m} \sum_{i=1}^m (x_i - \bar{x}_m)^2$$

75

4) Suponha que X_1, \dots, X_m formem uma amostra aleatória da distribuição de Bernoulli com parâmetro θ , que é desconhecido, mas sabe-se que θ está no intervalo aberto $0 < \theta < 1$. Mostre que o EMV de θ não existe se todo valor observado for 0 ou se todo valor observado for 1.

$$f(x_1, x_2, \dots, x_m; p) = p^{\sum x_i} (1-p)^{m - \sum x_i}$$

Se todo valor observado for 0 ou 1, supomos que

$$\sum_{i=1}^m x_i = 0$$

$$f(x_1, \dots, x_m; p) = (1-p)^m$$

que é uma função decrescente. $\theta = p$ encontra-se em um intervalo aberto $(0, 1)$, o que significa que não pode ser igual a 0, que maximiza a função de verossimilhança. Conclui-se que nesse caso não há E.M.V.

Agora se $\sum_{i=1}^m x_i = m$ todo valor for 1 : $f(x_1, \dots, x_m; p) = p^m$

que é uma função crescente. $\theta = p$ encontra-se em um intervalo aberto $(0, 1)$, o que significa que não pode ser igual a 1, que maximiza a função de verossimilhança. Conclui-se que nesse caso não há E.M.V.

(7.5)

9) Suponha que X_1, \dots, X_m formem uma amostra aleatória de uma distribuição para qual a fdp $(x|\theta)$ é a seguinte:

$$f(x|\theta) = \begin{cases} \theta x^{\theta-1}, & \text{para } 0 < x < 1 \\ 0, & \text{para } x \leq 0 \end{cases}$$

θ desconhecido, $\theta > 0$

Encontre o EMV de θ .

$$f(x_1, x_2, \dots, x_m; \theta) = \theta^m \left[\prod_{i=1}^m x_i \right]^{\theta-1}$$

$$L(\theta) = \log f(x_1, x_2, \dots, x_m; \theta) = m \log \theta + (\theta-1) \log \prod_{i=1}^m x_i$$

$$\frac{\partial}{\partial \theta} L(\theta) = \frac{m}{\theta} + \log \prod_{i=1}^m x_i = \frac{m}{\theta} + \sum_{i=1}^m \log x_i$$

$$\frac{m}{\theta} + \sum_{i=1}^m \log x_i = 0 \Rightarrow \sum_{i=1}^m \log x_i = -\frac{m}{\theta}$$

$$\hat{\theta} = -\frac{m}{\sum_{i=1}^m \log x_i}$$

$$\log a \cdot b = \log a + \log b$$

10) Suponha que x_1, \dots, x_m formem uma amostra aleatória de uma distribuição para qual a fdp $f(x|\theta)$ é

$$f(x|\theta) = \frac{1}{2} e^{-|x-\theta|} \quad -\infty < x < \infty$$

θ desconhecido, $-\infty < \theta < \infty$

Encontre a EMV de θ

$$f(x_1, x_2, \dots, x_m | \theta) = \frac{1}{2^m} e^{-\sum_{i=1}^m |x_i - \theta|}$$

$$L(\theta) = \log f(x_1, x_2, \dots, x_m | \theta) = -m \cdot \log 2 - \sum_{i=1}^m |x_i - \theta|$$

maximizar $L(\theta)$

$$-L(\theta) = m \log 2 + \sum_{i=1}^m |x_i - \theta|$$

ou minimizar $-L(\theta)$

θ que minimiza $\sum_{i=1}^m |x_i - \theta|$ é a média

$$\frac{\sum_{i=1}^m |x_i - \theta|}{m} \rightarrow \mu$$