

Inferência Estatística Comparada

AULA 2 - EXEMPLOS

Exemplos

- **Exemplo 1:** Considere uma urna contendo θ bolas numeradas de 1 a θ , $\theta \in \{1, 2, 3, \dots\}$. Para aprender (inferir) sobre θ , considere o experimento que consiste em retirar uma bola da urna e registrar X : o número marcado na bola extraída da urna.
 - O que é (significa) θ ?
 - O que podemos inferir sobre θ a partir da observação de X ?
 - Como fazer inferências sobre θ ?
 - Procedimentos usuais: estimação, testes de hipóteses.

Exemplos

- **Exemplo 1:** Considere uma urna contendo θ bolas numeradas de 1 a θ , $\theta \in \{1, 2, 3, \dots\}$. Para aprender (inferir) sobre θ , considere o experimento que consiste em retirar uma bola da urna e registrar X : o número marcado na bola extraída da urna.
 - O que é (significa) θ ?
 - O que podemos inferir sobre θ a partir da observação de X ?
 - Como fazer inferências sobre θ ?
 - Procedimentos usuais: estimação, testes de hipóteses.

Exemplos

- **Exemplo 1:** Considere uma urna contendo θ bolas numeradas de 1 a θ , $\theta \in \{1, 2, 3, \dots\}$. Para aprender (inferir) sobre θ , considere o experimento que consiste em retirar uma bola da urna e registrar X : o número marcado na bola extraída da urna.
 - O que é (significa) θ ?
 - O que podemos inferir sobre θ a partir da observação de X ?
 - Como fazer inferências sobre θ ?
 - Procedimentos usuais: estimação, testes de hipóteses.

Exemplos

- **Exemplo 1:** Considere uma urna contendo θ bolas numeradas de 1 a θ , $\theta \in \{1, 2, 3, \dots\}$. Para aprender (inferir) sobre θ , considere o experimento que consiste em retirar uma bola da urna e registrar X : o número marcado na bola extraída da urna.
 - O que é (significa) θ ?
 - O que podemos inferir sobre θ a partir da observação de X ?
 - Como fazer inferências sobre θ ?
 - Procedimentos usuais: estimação, testes de hipóteses.

Exemplos

- **Exemplo 1:** Considere uma urna contendo θ bolas numeradas de 1 a θ , $\theta \in \{1, 2, 3, \dots\}$. Para aprender (inferir) sobre θ , considere o experimento que consiste em retirar uma bola da urna e registrar X : o número marcado na bola extraída da urna.
 - O que é (significa) θ ?
 - O que podemos inferir sobre θ a partir da observação de X ?
 - Como fazer inferências sobre θ ?
 - Procedimentos usuais: estimação, testes de hipóteses.

Exemplos

- θ : quantidade de bolas na urna.
- Espaço paramétrico: $\Theta = \{1, 2, 3, \dots\}$
- Inferência: para estimar θ , podemos fazer uso de estimador de máxima verossimilhança, estimador não-viesado (de variância mínima), de Bayes, etc..
- Objeto "necessário" para fins de estimação (inferência): objeto que relacione X com θ .

Exemplos

- θ : quantidade de bolas na urna.
- Espaço paramétrico: $\Theta = \{1, 2, 3, \dots\}$
- Inferência: para estimar θ , podemos fazer uso de estimador de máxima verossimilhança, estimador não-viesado (de variância mínima), de Bayes, etc..
- Objeto "necessário" para fins de estimação (inferência): objeto que relacione X com θ .

Exemplos

- θ : quantidade de bolas na urna.
- Espaço paramétrico: $\Theta = \{1, 2, 3, \dots\}$
- Inferência: para estimar θ , podemos fazer uso de estimador de máxima verossimilhança, estimador não-viesado (de variância mínima), de Bayes, etc..
- Objeto "necessário" para fins de estimação (inferência): objeto que relacione X com θ .

Exemplos

- θ : quantidade de bolas na urna.
- Espaço paramétrico: $\Theta = \{1, 2, 3, \dots\}$
- Inferência: para estimar θ , podemos fazer uso de estimador de máxima verossimilhança, estimador não-viesado (de variância mínima), de Bayes, etc..
- Objeto "necessário" para fins de estimação (inferência): objeto que relacione X com θ .

Exemplos

- θ : quantidade de bolas na urna.
- Espaço paramétrico: $\Theta = \{1, 2, 3, \dots\}$
- Inferência: para estimar θ , podemos fazer uso de estimador de máxima verossimilhança, estimador não-viesado (de variância mínima), de Bayes, etc..
- Objeto "necessário" para fins de estimação (inferência): objeto que relacione X com θ .

Exemplos

- Suporemos que $X|\theta \sim U(\{1, \dots, \theta\})$.
- **Estimador não-viesado:** Observe que se $X|\theta \sim U(\{1, \dots, \theta\})$, então $E(X|\theta) = \frac{1+\theta}{2}$, de modo que
- $\delta_1(X) = 2X - 1$ é estimador não-viesado (de variância mínima) para θ .

Exemplos

- Suporemos que $X|\theta \sim U(\{1, \dots, \theta\})$.
- **Estimador não-viesado:** Observe que se $X|\theta \sim U(\{1, \dots, \theta\})$, então $E(X|\theta) = \frac{1+\theta}{2}$, de modo que
- $\delta_1(X) = 2X - 1$ é estimador não-viesado (de variância mínima) para θ .

Exemplos

- Suporemos que $X|\theta \sim U(\{1, \dots, \theta\})$.
- **Estimador não-viesado:** Observe que se $X|\theta \sim U(\{1, \dots, \theta\})$, então $E(X|\theta) = \frac{1+\theta}{2}$, de modo que
- $\delta_1(X) = 2X - 1$ é estimador não-viesado (de variância mínima) para θ .

Exemplos

- Suporemos que $X|\theta \sim U(\{1, \dots, \theta\})$.
- **Estimador não-viesado:** Observe que se $X|\theta \sim U(\{1, \dots, \theta\})$, então $E(X|\theta) = \frac{1+\theta}{2}$, de modo que
- $\delta_1(X) = 2X - 1$ é estimador não-viesado (de variância mínima) para θ .

Exemplos

- **Estimador de máxima verossimilhança:** Nesse exemplo, o espaço amostral é $\mathcal{X} = \{1, 2, 3, \dots\}$. Como $X|\theta \sim U(\{1, \dots, \theta\})$, temos a seguinte função de verossimilhança para θ gerada por $x \in \mathcal{X}$, $V_x : \Theta \rightarrow \mathbb{R}_+ :$
 - $V_x(\theta) = \begin{cases} \frac{1}{\theta}, & \text{se } \theta \geq x \ (\theta \in \{x, x+1, \dots\}) \\ 0, & \text{se } \theta < x \end{cases}$, de modo que
 - $\delta_2(X) = X$ é estimador de máxima verossimilhança para θ .

Exemplos

- **Estimador de máxima verossimilhança:** Nesse exemplo, o espaço amostral é $\mathcal{X} = \{1, 2, 3, \dots\}$. Como $X|\theta \sim U(\{1, \dots, \theta\})$, temos a seguinte função de verossimilhança para θ gerada por $x \in \mathcal{X}$, $V_x : \Theta \rightarrow \mathbb{R}_+$:

- $V_x(\theta) = \begin{cases} \frac{1}{\theta}, & \text{se } \theta \geq x \ (\theta \in \{x, x+1, \dots\}) \\ 0, & \text{se } \theta < x \end{cases}$, de modo que

- $\delta_2(X) = X$ é estimador de máxima verossimilhança para θ .

Exemplos

- **Estimador de máxima verossimilhança:** Nesse exemplo, o espaço amostral é $\mathcal{X} = \{1, 2, 3, \dots\}$. Como $X|\theta \sim U(\{1, \dots, \theta\})$, temos a seguinte função de verossimilhança para θ gerada por $x \in \mathcal{X}$, $V_x : \Theta \rightarrow \mathbb{R}_+$:

- $$V_x(\theta) = \begin{cases} \frac{1}{\theta}, & \text{se } \theta \geq x \ (\theta \in \{x, x+1, \dots\}) \\ 0, & \text{se } \theta < x \end{cases}, \text{ de modo que}$$

- $\delta_2(X) = X$ é estimador de máxima verossimilhança para θ .

Exemplos

- **Estimador de máxima verossimilhança:** Nesse exemplo, o espaço amostral é $\mathcal{X} = \{1, 2, 3, \dots\}$. Como $X|\theta \sim U(\{1, \dots, \theta\})$, temos a seguinte função de verossimilhança para θ gerada por $x \in \mathcal{X}$, $V_x : \Theta \rightarrow \mathbb{R}_+$:
- $$V_x(\theta) = \begin{cases} \frac{1}{\theta}, & \text{se } \theta \geq x \ (\theta \in \{x, x+1, \dots\}) \\ 0, & \text{se } \theta < x \end{cases}, \text{ de modo que}$$
- $\delta_2(X) = X$ é estimador de máxima verossimilhança para θ .

Exemplos

- **Estimador de Bayes (com relação à perda quadrática):**
Nesse, caso, consideremos (por exemplo) que a priori

- $\mathbb{P}(\theta = j) = \frac{e^{-\lambda_0} \lambda_0^{j-1}}{(j-1)!} \mathbb{I}_{\Theta}(j)$, onde $\lambda_0 > 0$ é conhecido.

- Pelo Teorema de Bayes, temos, para $x \in \mathcal{X}$, que

Exemplos

- **Estimador de Bayes (com relação à perda quadrática):**
Nesse, caso, consideremos (por exemplo) que a priori

- $\mathbb{P}(\theta = j) = \frac{e^{-\lambda_0} \lambda_0^{j-1}}{(j-1)!} \mathbb{I}_{\Theta}(j)$, onde $\lambda_0 > 0$ é conhecido.

- Pelo Teorema de Bayes, temos, para $x \in \mathcal{X}$, que

Exemplos

- **Estimador de Bayes (com relação à perda quadrática):**
Nesse, caso, consideremos (por exemplo) que a priori

- $\mathbb{P}(\theta = j) = \frac{e^{-\lambda_0} \lambda_0^{j-1}}{(j-1)!} \mathbb{I}_{\Theta}(j)$, onde $\lambda_0 > 0$ é conhecido.

- Pelo Teorema de Bayes, temos, para $x \in \mathcal{X}$, que

Exemplos

- **Estimador de Bayes (com relação à perda quadrática):**
Nesse, caso, consideremos (por exemplo) que a priori

- $\mathbb{P}(\theta = j) = \frac{e^{-\lambda_0} \lambda_0^{j-1}}{(j-1)!} \mathbb{I}_{\Theta}(j)$, onde $\lambda_0 > 0$ é conhecido.

- Pelo Teorema de Bayes, temos, para $x \in \mathcal{X}$, que

Exemplos

- $$\mathbb{P}(\theta = j | X = x) = \frac{\mathbb{P}(X=x|\theta=j)\mathbb{P}(\theta=j)}{\mathbb{P}(X=x)} \propto$$

- $$\propto \mathbb{P}(X = x | \theta = j) \mathbb{P}(\theta = j) \propto V_x(j) \mathbb{P}(\theta = j) \propto$$

- $$\propto \frac{1}{j} \mathbb{I}_{\{x, x+1, \dots\}}(j) \frac{e^{-\lambda_0} \lambda_0^{j-1}}{(j-1)!} \mathbb{I}_{\{1, 2, 3, \dots\}}(j) \propto$$

Exemplos

- $\mathbb{P}(\theta = j | X = x) = \frac{\mathbb{P}(X=x|\theta=j)\mathbb{P}(\theta=j)}{\mathbb{P}(X=x)} \propto$

- $\propto \mathbb{P}(X = x | \theta = j) \mathbb{P}(\theta = j) \propto V_x(j) \mathbb{P}(\theta = j) \propto$

- $\propto \frac{1}{j} \mathbb{I}_{\{x, x+1, \dots\}}(j) \frac{e^{-\lambda_0} \lambda_0^{j-1}}{(j-1)!} \mathbb{I}_{\{1, 2, 3, \dots\}}(j) \propto$

Exemplos

- $\mathbb{P}(\theta = j | X = x) = \frac{\mathbb{P}(X=x|\theta=j)\mathbb{P}(\theta=j)}{\mathbb{P}(X=x)} \propto$

- $\propto \mathbb{P}(X = x | \theta = j) \mathbb{P}(\theta = j) \propto V_x(j) \mathbb{P}(\theta = j) \propto$

- $\propto \frac{1}{j} \mathbb{I}_{\{x, x+1, \dots\}}(j) \frac{e^{-\lambda_0} \lambda_0^{j-1}}{(j-1)!} \mathbb{I}_{\{1, 2, 3, \dots\}}(j) \propto$

Exemplos

$$\bullet \mathbb{P}(\theta = j | X = x) = \frac{\mathbb{P}(X=x|\theta=j)\mathbb{P}(\theta=j)}{\mathbb{P}(X=x)} \propto$$

$$\bullet \propto \mathbb{P}(X = x | \theta = j) \mathbb{P}(\theta = j) \propto V_x(j) \mathbb{P}(\theta = j) \propto$$

$$\bullet \propto \frac{1}{j} \mathbb{I}_{\{x, x+1, \dots\}}(j) \frac{e^{-\lambda_0} \lambda_0^{j-1}}{(j-1)!} \mathbb{I}_{\{1, 2, 3, \dots\}}(j) \propto$$

Exemplos

$$\bullet \propto \frac{e^{-\lambda_0} \lambda_0^{j-1}}{j!} \mathbb{I}_{\{x, x+1, x+2, \dots\}}(j) \Rightarrow$$

$$\bullet \Rightarrow \mathbb{P}(\theta = j | X = x) = \frac{\frac{e^{-\lambda_0} \lambda_0^j}{j!} \mathbb{I}_{\{x, x+1, x+2, \dots\}}(j)}{\sum_{i=x}^{\infty} \frac{e^{-\lambda_0} \lambda_0^i}{i!}} =$$

$$\bullet = \frac{\frac{e^{-\lambda_0} \lambda_0^j}{j!} \mathbb{I}_{\{x, x+1, x+2, \dots\}}(j)}{1 - S(x, \lambda_0)}, \text{ onde } S(x, \lambda_0) = \sum_{i=0}^{x-1} \frac{e^{-\lambda_0} \lambda_0^i}{i!}$$

Exemplos

$$\bullet \propto \frac{e^{-\lambda_0} \lambda_0^{j-1}}{j!} \mathbb{I}_{\{x, x+1, x+2, \dots\}}(j) \Rightarrow$$

$$\bullet \Rightarrow \mathbb{P}(\theta = j | X = x) = \frac{\frac{e^{-\lambda_0} \lambda_0^j}{j!} \mathbb{I}_{\{x, x+1, x+2, \dots\}}(j)}{\sum_{i=x}^{\infty} \frac{e^{-\lambda_0} \lambda_0^i}{i!}} =$$

$$\bullet = \frac{\frac{e^{-\lambda_0} \lambda_0^j}{j!} \mathbb{I}_{\{x, x+1, x+2, \dots\}}(j)}{1 - S(x, \lambda_0)}, \text{ onde } S(x, \lambda_0) = \sum_{i=0}^{x-1} \frac{e^{-\lambda_0} \lambda_0^i}{i!}$$

Exemplos

$$\bullet \propto \frac{e^{-\lambda_0} \lambda_0^{j-1}}{j!} \mathbb{I}_{\{x, x+1, x+2, \dots\}}(j) \Rightarrow$$

$$\bullet \Rightarrow \mathbb{P}(\theta = j | X = x) = \frac{\frac{e^{-\lambda_0} \lambda_0^j}{j!} \mathbb{I}_{\{x, x+1, x+2, \dots\}}(j)}{\sum_{i=x}^{\infty} \frac{e^{-\lambda_0} \lambda_0^i}{i!}} =$$

$$\bullet = \frac{\frac{e^{-\lambda_0} \lambda_0^j}{j!} \mathbb{I}_{\{x, x+1, x+2, \dots\}}(j)}{1 - S(x, \lambda_0)}, \text{ onde } S(x, \lambda_0) = \sum_{i=0}^{x-1} \frac{e^{-\lambda_0} \lambda_0^i}{i!}$$

Exemplos

$$\bullet \propto \frac{e^{-\lambda_0} \lambda_0^{j-1}}{j!} \mathbb{I}_{\{x, x+1, x+2, \dots\}}(j) \Rightarrow$$

$$\bullet \Rightarrow \mathbb{P}(\theta = j | X = x) = \frac{\frac{e^{-\lambda_0} \lambda_0^j}{j!} \mathbb{I}_{\{x, x+1, x+2, \dots\}}(j)}{\sum_{i=x}^{\infty} \frac{e^{-\lambda_0} \lambda_0^i}{i!}} =$$

$$\bullet = \frac{\frac{e^{-\lambda_0} \lambda_0^j}{j!} \mathbb{I}_{\{x, x+1, x+2, \dots\}}(j)}{1 - S(x, \lambda_0)}, \text{ onde } S(x, \lambda_0) = \sum_{i=0}^{x-1} \frac{e^{-\lambda_0} \lambda_0^i}{i!}$$

Exemplos

- Isto é, $\theta|X = x \sim \text{Poisson}(\lambda_0)$ "Truncada" em x .
- Nesse caso ($\Theta \subset \mathbb{N}$), a estimativa de Bayes (com relação à perda quadrática) é dada por :
 $\delta_3(x) = \text{prox}(\mathbb{E}(\theta|X = x))$, onde $\text{prox}(t)$ é o número natural mais próximo de t . Determinando
- $\mathbb{E}(\theta|X = x) = \sum_{j \in \Theta} j \mathbb{P}(\theta = j|X = x)$

Exemplos

- Isto é, $\theta|X = x \sim \text{Poisson}(\lambda_0)$ "Truncada" em x .
- Nesse caso ($\Theta \subset \mathbb{N}$), a estimativa de Bayes (com relação à perda quadrática) é dada por :
 $\delta_3(x) = \text{prox}(\mathbb{E}(\theta|X = x))$, onde $\text{prox}(t)$ é o número natural mais próximo de t . Determinando
- $\mathbb{E}(\theta|X = x) = \sum_{j \in \Theta} j \mathbb{P}(\theta = j|X = x)$

Exemplos

- Isto é, $\theta|X = x \sim \text{Poisson}(\lambda_0)$ "Truncada" em x .
- Nesse caso ($\Theta \subset \mathbb{N}$), a estimativa de Bayes (com relação à perda quadrática) é dada por :
 $\delta_3(x) = \text{prox}(\mathbb{E}(\theta|X = x))$, onde $\text{prox}(t)$ é o número natural mais próximo de t . Determinando
- $\mathbb{E}(\theta|X = x) = \sum_{j \in \Theta} j \mathbb{P}(\theta = j|X = x)$

Exemplos

- Isto é, $\theta|X = x \sim \text{Poisson}(\lambda_0)$ "Truncada" em x .
- Nesse caso ($\Theta \subset \mathbb{N}$), a estimativa de Bayes (com relação à perda quadrática) é dada por :
 $\delta_3(x) = \text{prox}(\mathbb{E}(\theta|X = x))$, onde $\text{prox}(t)$ é o número natural mais próximo de t . Determinando
- $\mathbb{E}(\theta|X = x) = \sum_{j \in \Theta} j \mathbb{P}(\theta = j|X = x)$

Exemplos

$$\bullet = \sum_{j \in \Theta} j \frac{\frac{e^{-\lambda_0} \lambda_0^j}{j!} \mathbb{I}_{\{x, x+1, x+2, \dots\}}(j)}{1 - S(x, \lambda_0)} = \sum_{j=x}^{\infty} \frac{\frac{e^{-\lambda_0} \lambda_0^j}{(j-1)!}}{1 - S(x, \lambda_0)} \Rightarrow$$

$$\bullet \Rightarrow \mathbb{E}(\theta | X = x) = \frac{\lambda_0 (1 - S(x-1, \lambda_0))}{1 - S(x, \lambda_0)}. \text{ Assim,}$$

$$\bullet \delta_3(x) = \text{prox}(\mathbb{E}(\theta | X = x)) = \text{prox}\left(\frac{\lambda_0 (1 - S(x-1, \lambda_0))}{1 - S(x, \lambda_0)}\right)$$

Exemplos

$$\bullet = \sum_{j \in \Theta} j \frac{\frac{e^{-\lambda_0} \lambda_0^j}{j!} \mathbb{I}_{\{x, x+1, x+2, \dots\}}(j)}{1 - S(x, \lambda_0)} = \sum_{j=x}^{\infty} \frac{\frac{e^{-\lambda_0} \lambda_0^j}{(j-1)!}}{1 - S(x, \lambda_0)} \Rightarrow$$

$$\bullet \Rightarrow \mathbb{E}(\theta | X = x) = \frac{\lambda_0 (1 - S(x-1, \lambda_0))}{1 - S(x, \lambda_0)}. \text{ Assim,}$$

$$\bullet \delta_3(x) = \text{prox}(\mathbb{E}(\theta | X = x)) = \text{prox}\left(\frac{\lambda_0 (1 - S(x-1, \lambda_0))}{1 - S(x, \lambda_0)}\right)$$

Exemplos

$$\bullet = \sum_{j \in \Theta} j \frac{\frac{e^{-\lambda_0} \lambda_0^j}{j!} \mathbb{I}_{\{x, x+1, x+2, \dots\}}(j)}{1 - S(x, \lambda_0)} = \sum_{j=x}^{\infty} \frac{\frac{e^{-\lambda_0} \lambda_0^j}{(j-1)!}}{1 - S(x, \lambda_0)} \Rightarrow$$

$$\bullet \Rightarrow \mathbb{E}(\theta | X = x) = \frac{\lambda_0 (1 - S(x-1, \lambda_0))}{1 - S(x, \lambda_0)}. \text{ Assim,}$$

$$\bullet \delta_3(x) = \text{prox}(\mathbb{E}(\theta | X = x)) = \text{prox}\left(\frac{\lambda_0 (1 - S(x-1, \lambda_0))}{1 - S(x, \lambda_0)}\right)$$

Exemplos

$$\bullet = \sum_{j \in \Theta} j \frac{\frac{e^{-\lambda_0} \lambda_0^j}{j!} \mathbb{I}_{\{x, x+1, x+2, \dots\}}(j)}{1 - S(x, \lambda_0)} = \sum_{j=x}^{\infty} \frac{\frac{e^{-\lambda_0} \lambda_0^j}{(j-1)!}}{1 - S(x, \lambda_0)} \Rightarrow$$

$$\bullet \Rightarrow \mathbb{E}(\theta | X = x) = \frac{\lambda_0 (1 - S(x-1, \lambda_0))}{1 - S(x, \lambda_0)}. \text{ Assim,}$$

$$\bullet \delta_3(x) = \text{prox}(\mathbb{E}(\theta | X = x)) = \text{prox}\left(\frac{\lambda_0 (1 - S(x-1, \lambda_0))}{1 - S(x, \lambda_0)}\right)$$

Exemplos

- Dos três estimadores para θ ,
- $\delta_1(X) = 2X - 1$,
- $\delta_2(X) = X$ e
- $\delta_3(x) = \text{prox}\left(\frac{\lambda_0 (1 - S(x-1, \lambda_0))}{1 - S(x, \lambda_0)}\right)$,
- como comparar (avaliar) tais alternativas ?

Exemplos

- Dos três estimadores para θ ,
- $\delta_1(X) = 2X - 1$,
- $\delta_2(X) = X$ e
- $\delta_3(x) = \text{prox}\left(\frac{\lambda_0 (1 - S(x-1, \lambda_0))}{1 - S(x, \lambda_0)}\right)$,
- como comparar (avaliar) tais alternativas ?

Exemplos

- Dos três estimadores para θ ,
- $\delta_1(X) = 2X - 1$,
- $\delta_2(X) = X$ e
- $\delta_3(x) = \text{prox}\left(\frac{\lambda_0 (1 - S(x-1, \lambda_0))}{1 - S(x, \lambda_0)}\right)$,
- como comparar (avaliar) tais alternativas ?

Exemplos

- Dos três estimadores para θ ,
- $\delta_1(X) = 2X - 1$,
- $\delta_2(X) = X$ e
- $\delta_3(x) = \text{prox}\left(\frac{\lambda_0 (1 - S(x-1, \lambda_0))}{1 - S(x, \lambda_0)}\right)$,
- como comparar (avaliar) tais alternativas ?

Exemplos

- Dos três estimadores para θ ,
- $\delta_1(X) = 2X - 1$,
- $\delta_2(X) = X$ e
- $\delta_3(x) = \text{prox}\left(\frac{\lambda_0 (1 - S(x-1, \lambda_0))}{1 - S(x, \lambda_0)}\right)$,
- como comparar (avaliar) tais alternativas ?

Exemplos

- Dos três estimadores para θ ,
- $\delta_1(X) = 2X - 1$,
- $\delta_2(X) = X$ e
- $\delta_3(x) = \text{prox}\left(\frac{\lambda_0 (1 - S(x-1, \lambda_0))}{1 - S(x, \lambda_0)}\right)$,
- como comparar (avaliar) tais alternativas ?

Exemplos

- Avaliar (comparar) os estimadores com relação ao erro quadrático médio (EQM) ou outro risco (outra função de risco).
- Avaliar a admissibilidade de tais estimadores com relação à perda quadrática (ou outra função de perda relevante).
- Outras alternativas ...

Exemplos

- Avaliar (comparar) os estimadores com relação ao erro quadrático médio (EQM) ou outro risco (outra função de risco).
- Avaliar a admissibilidade de tais estimadores com relação à perda quadrática (ou outra função de perda relevante).
- Outras alternativas ...

Exemplos

- Avaliar (comparar) os estimadores com relação ao erro quadrático médio (EQM) ou outro risco (outra função de risco).
- Avaliar a admissibilidade de tais estimadores com relação à perda quadrática (ou outra função de perda relevante).
- Outras alternativas ...

Exemplos

- Avaliar (comparar) os estimadores com relação ao erro quadrático médio (EQM) ou outro risco (outra função de risco).
- Avaliar a admissibilidade de tais estimadores com relação à perda quadrática (ou outra função de perda relevante).
- Outras alternativas ...

Exemplos

- **Exemplo 2:** Considere um processo de produção no qual os itens produzidos são classificados como não defeituosos ou defeituosos. Para avaliar a fração não conforme do processo, θ , uma amostra de n itens é selecionada da produção e cada unidade amostrada é classificada como defeituosa ou não defeituosa. Para $i = 1, \dots, n$, seja $X_i = 1$ se o i -ésimo item observado é classificado como não conforme e $X_i = 0$, caso contrário.
 - O que é (significa) θ ?
 - O que podemos inferir sobre θ a partir da observação de $X = (X_1, \dots, X_n)$?
 - Como fazer inferências sobre θ ?
 - Procedimentos usuais: estimação, testes de hipóteses.

Exemplos

- **Exemplo 2:** Considere um processo de produção no qual os itens produzidos são classificados como não defeituosos ou defeituosos. Para avaliar a fração não conforme do processo, θ , uma amostra de n itens é selecionada da produção e cada unidade amostrada é classificada como defeituosa ou não defeituosa. Para $i = 1, \dots, n$, seja $X_i = 1$ se o i -ésimo item observado é classificado como não conforme e $X_i = 0$, caso contrário.
 - O que é (significa) θ ?
 - O que podemos inferir sobre θ a partir da observação de $X = (X_1, \dots, X_n)$?
 - Como fazer inferências sobre θ ?
 - Procedimentos usuais: estimação, testes de hipóteses.

Exemplos

- **Exemplo 2:** Considere um processo de produção no qual os itens produzidos são classificados como não defeituosos ou defeituosos. Para avaliar a fração não conforme do processo, θ , uma amostra de n itens é selecionada da produção e cada unidade amostrada é classificada como defeituosa ou não defeituosa. Para $i = 1, \dots, n$, seja $X_i = 1$ se o i -ésimo item observado é classificado como não conforme e $X_i = 0$, caso contrário.
 - O que é (significa) θ ?
 - O que podemos inferir sobre θ a partir da observação de $X = (X_1, \dots, X_n)$?
 - Como fazer inferências sobre θ ?
 - Procedimentos usuais: estimação, testes de hipóteses.

Exemplos

- **Exemplo 2:** Considere um processo de produção no qual os itens produzidos são classificados como não defeituosos ou defeituosos. Para avaliar a fração não conforme do processo, θ , uma amostra de n itens é selecionada da produção e cada unidade amostrada é classificada como defeituosa ou não defeituosa. Para $i = 1, \dots, n$, seja $X_i = 1$ se o i -ésimo item observado é classificado como não conforme e $X_i = 0$, caso contrário.
 - O que é (significa) θ ?
 - O que podemos inferir sobre θ a partir da observação de $X = (X_1, \dots, X_n)$?
 - Como fazer inferências sobre θ ?
 - Procedimentos usuais: estimação, testes de hipóteses.

Exemplos

- **Exemplo 2:** Considere um processo de produção no qual os itens produzidos são classificados como não defeituosos ou defeituosos. Para avaliar a fração não conforme do processo, θ , uma amostra de n itens é selecionada da produção e cada unidade amostrada é classificada como defeituosa ou não defeituosa. Para $i = 1, \dots, n$, seja $X_i = 1$ se o i -ésimo item observado é classificado como não conforme e $X_i = 0$, caso contrário.
 - O que é (significa) θ ?
 - O que podemos inferir sobre θ a partir da observação de $X = (X_1, \dots, X_n)$?
 - Como fazer inferências sobre θ ?
 - Procedimentos usuais: estimação, testes de hipóteses.

Exemplos

- θ : fração não conforme. Discutir.
- Espaço paramétrico: $\Theta = [0, 1]$. Discutir.
- Novamente, para estimar θ , podemos fazer uso de estimador de máxima verossimilhança, estimador não-viesado (de variância mínima), de Bayes, etc..
- Objeto "necessário" para fins de estimação (inferência): objeto que relacione X com θ .
- Suposição: $X = (X_1, \dots, X_n)$ AAS do modelo Bernoulli(θ), isto é, X_1, \dots, X_n , dado θ , são condicionalmente independentes e identicamente distribuídas Bernoulli(θ). Discutir.

Exemplos

- θ : fração não conforme. Discutir.
- Espaço paramétrico: $\Theta = [0, 1]$. Discutir.
- Novamente, para estimar θ , podemos fazer uso de estimador de máxima verossimilhança, estimador não-viesado (de variância mínima), de Bayes, etc..
- Objeto "necessário" para fins de estimação (inferência): objeto que relacione X com θ .
- Suposição: $X = (X_1, \dots, X_n)$ AAS do modelo Bernoulli(θ), isto é, X_1, \dots, X_n , dado θ , são condicionalmente independentes e identicamente distribuídas Bernoulli(θ). Discutir.

Exemplos

- θ : fração não conforme. Discutir.
- Espaço paramétrico: $\Theta = [0, 1]$. Discutir.
- Novamente, para estimar θ , podemos fazer uso de estimador de máxima verossimilhança, estimador não-viesado (de variância mínima), de Bayes, etc..
- Objeto "necessário" para fins de estimação (inferência): objeto que relacione X com θ .
- Suposição: $X = (X_1, \dots, X_n)$ AAS do modelo Bernoulli(θ), isto é, X_1, \dots, X_n , dado θ , são condicionalmente independentes e identicamente distribuídas Bernoulli(θ). Discutir.

Exemplos

- θ : fração não conforme. Discutir.
- Espaço paramétrico: $\Theta = [0, 1]$. Discutir.
- Novamente, para estimar θ , podemos fazer uso de estimador de máxima verossimilhança, estimador não-viesado (de variância mínima), de Bayes, etc..
- Objeto "necessário" para fins de estimação (inferência): objeto que relacione X com θ .
- Suposição: $X = (X_1, \dots, X_n)$ AAS do modelo Bernoulli(θ), isto é, X_1, \dots, X_n , dado θ , são condicionalmente independentes e identicamente distribuídas Bernoulli(θ). Discutir.

Exemplos

- θ : fração não conforme. Discutir.
- Espaço paramétrico: $\Theta = [0, 1]$. Discutir.
- Novamente, para estimar θ , podemos fazer uso de estimador de máxima verossimilhança, estimador não-viesado (de variância mínima), de Bayes, etc..
- Objeto "necessário" para fins de estimação (inferência): objeto que relacione X com θ .
- Suposição: $X = (X_1, \dots, X_n)$ AAS do modelo Bernoulli(θ), isto é, X_1, \dots, X_n , dado θ , são condicionalmente independentes e identicamente distribuídas Bernoulli(θ). Discutir.

Exemplos

- θ : fração não conforme. Discutir.
- Espaço paramétrico: $\Theta = [0, 1]$. Discutir.
- Novamente, para estimar θ , podemos fazer uso de estimador de máxima verossimilhança, estimador não-viesado (de variância mínima), de Bayes, etc..
- Objeto "necessário" para fins de estimação (inferência): objeto que relacione X com θ .
- Suposição: $X = (X_1, \dots, X_n)$ AAS do modelo Bernoulli(θ), isto é, X_1, \dots, X_n , dado θ , são condicionalmente independentes e identicamente distribuídas Bernoulli(θ). Discutir.

Exemplos

- **Estimador não-viesado:** \bar{X} é não-viesado (verificar) e função de $T(X) = \sum_{i=1}^n X_i$, estatística suficiente e completa para θ . Nesse caso, \bar{X} é o "melhor" estimador não-viesado para θ (ENVVUM).
- **Estimador de máxima verossimilhança:** Nesse exemplo, \bar{X} é também estimador de máxima verossimilhança (EMV) para θ , diferentemente do que ocorre no Exemplo 1.

Exemplos

- **Estimador não-viesado:** \bar{X} é não-viesado (verificar) e função de $T(X) = \sum_{i=1}^n X_i$, estatística suficiente e completa para θ . Nesse caso, \bar{X} é o "melhor" estimador não-viesado para θ (ENVVUM).
- **Estimador de máxima verossimilhança:** Nesse exemplo, \bar{X} é também estimador de máxima verossimilhança (EMV) para θ , diferentemente do que ocorre no Exemplo 1.

Exemplos

- **Estimador não-viesado:** \bar{X} é não-viesado (verificar) e função de $T(X) = \sum_{i=1}^n X_i$, estatística suficiente e completa para θ . Nesse caso, \bar{X} é o "melhor" estimador não-viesado para θ (ENVVUM).
- **Estimador de máxima verossimilhança:** Nesse exemplo, \bar{X} é também estimador de máxima verossimilhança (EMV) para θ , diferentemente do que ocorre no Exemplo 1.

Exemplos

- **Estimador de Bayes (com relação à perda quadrática):**
Nesse, caso, consideremos (por exemplo) que a priori $\theta \sim \text{Beta}(a, b)$, $a, b > 0$, isto é,
- $$f(\theta) = \frac{\Gamma(a+b)}{\Gamma(a)\Gamma(b)} \theta^{a-1} (1-\theta)^{b-1} \mathbb{I}_{[0,1]}(\theta)$$
- Pelo resultado de conjugação (DeGroot), obtemos que a distribuição a posteriori para θ é também Beta, a saber

Exemplos

- **Estimador de Bayes (com relação à perda quadrática):**
Nesse, caso, consideremos (por exemplo) que a priori $\theta \sim \text{Beta}(a, b)$, $a, b > 0$, isto é,

- $$f(\theta) = \frac{\Gamma(a+b)}{\Gamma(a)\Gamma(b)} \theta^{a-1} (1-\theta)^{b-1} \mathbb{I}_{[0,1]}(\theta)$$

- Pelo resultado de conjugação (DeGroot), obtemos que a distribuição a posteriori para θ é também Beta, a saber

Exemplos

- **Estimador de Bayes (com relação à perda quadrática):**

Nesse, caso, consideremos (por exemplo) que a priori

$\theta \sim \text{Beta}(a, b)$, $a, b > 0$, isto é,

- $$f(\theta) = \frac{\Gamma(a+b)}{\Gamma(a)\Gamma(b)} \theta^{a-1} (1-\theta)^{b-1} \mathbb{I}_{[0,1]}(\theta)$$

- Pelo resultado de conjugação (DeGroot), obtemos que a distribuição a posteriori para θ é também Beta, a saber

Exemplos

- **Estimador de Bayes (com relação à perda quadrática):**
Nesse, caso, consideremos (por exemplo) que a priori $\theta \sim \text{Beta}(a, b)$, $a, b > 0$, isto é,
- $$f(\theta) = \frac{\Gamma(a+b)}{\Gamma(a)\Gamma(b)} \theta^{a-1} (1-\theta)^{b-1} \mathbb{I}_{[0,1]}(\theta)$$
- Pelo resultado de conjugação (DeGroot), obtemos que a distribuição a posteriori para θ é também Beta, a saber

Exemplos

- $\theta|X_1 = x_1, \dots, X_n = x_n \sim \text{Beta}(a + \sum_{i=1}^n x_i, b + n - \sum_{i=1}^n x_i)$
- Nesse caso ($\Theta = [0, 1]$), a estimativa de Bayes (com relação à perda quadrática) é dada por
- $\mathbb{E}(\theta|X_1 = x_1, \dots, X_n = x_n) = \frac{a + \sum_{i=1}^n x_i}{a + b + n}$

Exemplos

- $\theta|X_1 = x_1, \dots, X_n = x_n \sim \text{Beta}(a + \sum_{i=1}^n x_i, b + n - \sum_{i=1}^n x_i)$
- Nesse caso ($\Theta = [0, 1]$), a estimativa de Bayes (com relação à perda quadrática) é dada por
- $\mathbb{E}(\theta|X_1 = x_1, \dots, X_n = x_n) = \frac{a + \sum_{i=1}^n x_i}{a + b + n}$

Exemplos

- $\theta|X_1 = x_1, \dots, X_n = x_n \sim \text{Beta}(a + \sum_{i=1}^n x_i, b + n - \sum_{i=1}^n x_i)$
- Nesse caso ($\Theta = [0, 1]$), a estimativa de Bayes (com relação à perda quadrática) é dada por
- $\mathbb{E}(\theta|X_1 = x_1, \dots, X_n = x_n) = \frac{a + \sum_{i=1}^n x_i}{a + b + n}$

Exemplos

- $\theta | X_1 = x_1, \dots, X_n = x_n \sim \text{Beta}(a + \sum_{i=1}^n x_i, b + n - \sum_{i=1}^n x_i)$
- Nesse caso ($\Theta = [0, 1]$), a estimativa de Bayes (com relação à perda quadrática) é dada por
- $\mathbb{E}(\theta | X_1 = x_1, \dots, X_n = x_n) = \frac{a + \sum_{i=1}^n x_i}{a + b + n}$

Exemplos

- Dos estimadores para θ ,
- \bar{X} e $\mathbb{E}(\theta|X) = \mathbb{E}(\theta|X_1, \dots, X_n) = \frac{a + \sum_{i=1}^n X_i}{a+b+n}$,
- como comparar (avaliar) tais alternativas ?

Exemplos

- Dos estimadores para θ ,

- \bar{X} e $\mathbb{E}(\theta|X) = \mathbb{E}(\theta|X_1, \dots, X_n) = \frac{a + \sum_{i=1}^n X_i}{a + b + n}$,

- como comparar (avaliar) tais alternativas ?

Exemplos

- Dos estimadores para θ ,
- \bar{X} e $\mathbb{E}(\theta|X) = \mathbb{E}(\theta|X_1, \dots, X_n) = \frac{a + \sum_{i=1}^n X_i}{a + b + n}$,
- como comparar (avaliar) tais alternativas ?

Exemplos

- Dos estimadores para θ ,
- \bar{X} e $\mathbb{E}(\theta|X) = \mathbb{E}(\theta|X_1, \dots, X_n) = \frac{a + \sum_{i=1}^n X_i}{a + b + n}$,
- como comparar (avaliar) tais alternativas ?

Exemplos

- Avaliar (comparar) os estimadores com relação ao erro quadrático médio (EQM) ou outro risco (outra função de risco).
- Avaliar a admissibilidade de tais estimadores com relação à perda quadrática (ou outra função de perda relevante).
- Avaliar o desempenho dos estimadores para grandes amostras (n "grande").
- Concordância com princípios de Inferência Estatística.
- Outros critérios ...

Exemplos

- Avaliar (comparar) os estimadores com relação ao erro quadrático médio (EQM) ou outro risco (outra função de risco).
- Avaliar a admissibilidade de tais estimadores com relação à perda quadrática (ou outra função de perda relevante).
- Avaliar o desempenho dos estimadores para grandes amostras (n "grande").
- Concordância com princípios de Inferência Estatística.
- Outros critérios ...

Exemplos

- Avaliar (comparar) os estimadores com relação ao erro quadrático médio (EQM) ou outro risco (outra função de risco).
- Avaliar a admissibilidade de tais estimadores com relação à perda quadrática (ou outra função de perda relevante).
- Avaliar o desempenho dos estimadores para grandes amostras (n "grande").
- Concordância com princípios de Inferência Estatística.
- Outros critérios ...

Exemplos

- Avaliar (comparar) os estimadores com relação ao erro quadrático médio (EQM) ou outro risco (outra função de risco).
- Avaliar a admissibilidade de tais estimadores com relação à perda quadrática (ou outra função de perda relevante).
- Avaliar o desempenho dos estimadores para grandes amostras (n "grande").
- Concordância com princípios de Inferência Estatística.
- Outros critérios ...

Exemplos

- Avaliar (comparar) os estimadores com relação ao erro quadrático médio (EQM) ou outro risco (outra função de risco).
- Avaliar a admissibilidade de tais estimadores com relação à perda quadrática (ou outra função de perda relevante).
- Avaliar o desempenho dos estimadores para grandes amostras (n "grande").
- Concordância com princípios de Inferência Estatística.
- Outros critérios ...

Exemplos

- Avaliar (comparar) os estimadores com relação ao erro quadrático médio (EQM) ou outro risco (outra função de risco).
- Avaliar a admissibilidade de tais estimadores com relação à perda quadrática (ou outra função de perda relevante).
- Avaliar o desempenho dos estimadores para grandes amostras (n "grande").
- Concordância com princípios de Inferência Estatística.
- Outros critérios ...

Exemplos

- No caso de testes de hipóteses, podemos testar hipóteses do tipo $H_0 : \theta \leq \theta_0$, $\theta_0 \in \Theta$, contra $\theta > \theta_0$, ou $\theta = \theta_0$ (contra $\theta \neq \theta_0$ (dentre outras)).
- Uma abordagem consiste em estabelecer um valor máximo para a probabilidade de erro de decisão de tipo I (para a função poder sob a hipótese nula) e escolher (se possível) a regra de decisão que minimiza a probabilidade de erro de tipo II (maximiza a função poder sob a hipótese alternativa).

Exemplos

- No caso de testes de hipóteses, podemos testar hipóteses do tipo $H_0 : \theta \leq \theta_0$, $\theta_0 \in \Theta$, contra $\theta > \theta_0$, ou $\theta = \theta_0$ (contra $\theta \neq \theta_0$ (dentre outras)).
- Uma abordagem consiste em estabelecer um valor máximo para a probabilidade de erro de decisão de tipo I (para a função poder sob a hipótese nula) e escolher (se possível) a regra de decisão que minimiza a probabilidade de erro de tipo II (maximiza a função poder sob a hipótese alternativa).

Exemplos

- No caso de testes de hipóteses, podemos testar hipóteses do tipo $H_0 : \theta \leq \theta_0$, $\theta_0 \in \Theta$, contra $\theta > \theta_0$, ou $\theta = \theta_0$ (contra $\theta \neq \theta_0$ (dentre outras)).
- Uma abordagem consiste em estabelecer um valor máximo para a probabilidade de erro de decisão de tipo I (para a função poder sob a hipótese nula) e escolher (se possível) a regra de decisão que minimiza a probabilidade de erro de tipo II (maximiza a função poder sob a hipótese alternativa).

Exemplos

- Outra alternativa pode ser baseada no cálculo da probabilidade a posteriori da hipótese nula (alternativa) e na comparação desse valor com um valor de referência baseado na "gravidade" relativa entre os possíveis erros de tomada de decisão.
- Mais adiante, examinaremos vantagens e desvantagens desses procedimentos de teste com relação a diversos aspectos.

Exemplos

- Outra alternativa pode ser baseada no cálculo da probabilidade a posteriori da hipótese nula (alternativa) e na comparação desse valor com um valor de referência baseado na "gravidade" relativa entre os possíveis erros de tomada de decisão.
- Mais adiante, examinaremos vantagens e desvantagens desses procedimentos de teste com relação a diversos aspectos.

Exemplos

- Outra alternativa pode ser baseada no cálculo da probabilidade a posteriori da hipótese nula (alternativa) e na comparação desse valor com um valor de referência baseado na "gravidade" relativa entre os possíveis erros de tomada de decisão.
- Mais adiante, examinaremos vantagens e desvantagens desses procedimentos de teste com relação a diversos aspectos.