

# Trabalho III: o comportamento assintótico de estimadores eficientes.

Disciplina: Inferência Estatística  
Professor: Luiz Max de Carvalho

17 de Setembro de 2021

**Data de Entrega: 13 de Outubro de 2021.**

## Orientações

- Enuncie e prove (ou indique onde se pode encontrar a demonstração) de todos os resultados não triviais necessários aos argumentos apresentados;
- Lembre-se de adicionar corretamente as referências bibliográficas que utilizar e referenciá-las no texto;
- Equações e outras expressões matemáticas também recebem pontuação;
- Você pode utilizar figuras, tabelas e diagramas para melhor ilustrar suas respostas;
- Indique com precisão os números de versão para quaisquer software ou linguagem de programação que venha a utilizar para responder às questões<sup>1</sup>;
- Este trabalho é longo. Sugiro fortemente começar a fazer assim que possível.

## Introdução

Como aprendemos até agora, existem vários critérios de otimalidade para a construção e avaliação de estimadores. Um conceito fundamental é o de variância mínima, ou eficiência, uma propriedade de estimadores não-viesados.

Na vida real, no entanto, mesmo um estimador viesado ou ineficiente pode ser útil. Um dos aspectos que buscamos estudar é o comportamento *assintótico* de estimadores, isto é, o que acontece quando o tamanho de amostra,  $n$ , tende ao infinito. No que se segue, vamos estudar alguns resultados interessantes sobre o comportamento assintótico de estimadores e, utilizando simulações, investigar o seu comportamento empírico.

---

<sup>1</sup>Não precisa detalhar o que foi usado para preparar o documento com a respostas. Recomendando a utilização do ambiente LaTeX, mas fique à vontade para utilizar outras ferramentas.

## Questões

### Parte I: lidando com estimadores eficientes

1. Considere um modelo estatístico paramétrico  $f(x | \theta)$  com  $f$  duas vezes diferenciável com respeito a  $\theta$  e suporte independente de  $\theta$ . Seja  $\mathbf{X}$  uma amostra aleatória de tamanho  $n$  e  $\delta(\mathbf{X})$  um estimador **eficiente** de  $g(\theta)$ . Defina  $E[\delta(\mathbf{X})] = m(\theta)$  de modo que  $m'(\theta) := \frac{d}{d\theta}m(\theta) \neq 0$  para todo  $\theta \in \Omega$ . Mostre que a distribuição de

$$\frac{\sqrt{nI(\theta)}}{m'(\theta)} [\delta(\mathbf{X}) - m(\theta)],$$

é normal padrão, onde  $I(\theta)$  é a informação de Fisher.

*Dica:* Lembre-se do método Delta.

2. Seja  $\mathbf{X}$  uma amostra aleatória de tamanho  $n$  de uma distribuição Poisson com taxa  $\mu$ . Mostre que o EMV para  $\mu$  é eficiente.
3. Tomando  $\mu_0 = 0.5$ , simule 100.000 conjuntos de dados de  $n = 10$  observações com distribuição Poisson( $\mu_0$ ). Para cada simulação  $\mathbf{X}^{(m)}$ ,  $m = 1, 2, \dots, 10^5$ , compute o EMV,  $\hat{\mu}^{(m)}$ . Agora, compute a fração de simulações para as quais  $\hat{\mu}^{(m)} \leq 0.55$ . Esta é uma estimativa da função de distribuição empírica<sup>2</sup> de  $\hat{\mu}$ ,  $\hat{F}(0.55)$ . Compare  $\hat{F}(0.55)$  com a aproximação assintótica derivada no item 1. Repita o experimento para  $n = 30$  e  $n = 100$ . Para ajudar, aqui vai uma tabela a ser preenchida (utilize 3 dígitos de significância):

Tamanho de amostra ( $n$ )	CDF empírica	Aproximação normal
10	0.xxx	0.xxx
30	0.xxx	0.xxx
100	0.xxx	0.xxx

4. Discuta o quão boa a aproximação normal é, e se a qualidade melhora à medida que  $n$  cresce.

### Parte II: condições menos que ideais

Agora vamos lidar com uma situação onde o estimador em questão não é eficiente. O EMV, por exemplo, nem sempre é eficiente, mas podemos enunciar um resultado parecido com o da seção anterior. Sob condições de regularidade, temos que

$$\sqrt{nI(\theta)} [\delta_{\text{EMV}} - \theta],$$

tem distribuição normal padrão, isto é, que o EMV é *assintoticamente* eficiente.

5. Tome  $\mathbf{X}$  uma amostra aleatória de tamanho  $n$  de uma distribuição exponencial com taxa  $\theta$ . Mostre que o EMV para  $\theta$  é viesado e ineficiente.

---

<sup>2</sup>ECDF, na sigla em inglês.

6. Mostre que

$$\delta_{\text{EMV}}(\mathbf{X}) \sim \text{Gama-inversa}(n, n\theta).$$

7. Nesta situação, portanto, sabemos a função de distribuição do EMV exatamente. Vamos compará-la com a sua aproximação normal. Tomando  $\theta = 2$ , preencha a tabela a seguir:

Tamanho de amostra ( $n$ )	CDF exata	Aproximação normal
10	0.xxx	0.xxx
30	0.xxx	0.xxx
100	0.xxx	0.xxx

*Dica:* Se não quiser utilizar pacotes especializados para computar a CDF exata, não precisa. Basta lembrar que se  $X \sim \text{Gama}(\alpha, \beta)$ , então  $Y = 1/X$  tem distribuição Gama-inversa( $\alpha, \beta$ ), de modo que você consegue deduzir  $\Pr(Y \leq y)$  a partir da função de distribuição de  $X$ , que está disponível em quase todos os pacotes estatísticos modernos.