

# Intervalos de Confiança para a Variância e para a Proporção

ESTAT0078 – Inferência I

Prof. Dr. Sadraque E. F. Lucena

sadraquelucena@academico.ufs.br

<http://sadraquelucena.github.io/inferencia1>

# Introdução

- Nas aulas passadas, focamos em estimar **onde** os dados estão centrados ( $\mu$ ).
- **Hoje:** Vamos estimar **quanto** os dados variam ( $\sigma^2$ ) e a **frequência** de um evento ( $p$ ).
- **Atenção Atuários e Estatísticos:**
  - Saber a média de um sinistro ( $\mu$ ) define o preço puro do seguro.
  - Saber a variância ( $\sigma^2$ ) define o **Risco de Ruína**. Uma variância alta exige reservas muito maiores.
  - *Não basta saber a média; precisamos medir a imprevisibilidade de um fenômeno.*

# Parte 1: Intervalo de Confiança para a Variância ( $\sigma^2$ )

Para construir um IC para a variância populacional, assumimos que a população original é **Normal**.

- **A Quantidade Pivotal:** Utilizamos a relação entre a variância amostral ( $S^2$ ) e a populacional ( $\sigma^2$ ):

$$Q = \frac{(n - 1)S^2}{\sigma^2} \sim \chi_{n-1}^2$$

- Essa quantidade segue uma distribuição Qui-quadrado com  $n - 1$  graus de liberdade.

# A Distribuição Qui-quadrado ( $\chi^2$ )

Diferente da Normal e da  $t$ -Student, a  $\chi^2$ :

1. **Não é simétrica:** Ela é “torta” para a direita.
2. **Só assume valores positivos:** Variância nunca é negativa.
3. **Consequência para o IC:** Os valores críticos da tabela não são iguais ( $\pm z$ ). Precisamos olhar dois valores distintos:  $\chi_{\text{inf}}^2$  e  $\chi_{\text{sup}}^2$ .

# Construção do IC para $\sigma^2$

Partimos da probabilidade:

$$P(\chi_{\alpha/2}^2 \leq \frac{(n-1)S^2}{\sigma^2} \leq \chi_{1-\alpha/2}^2) = 1 - \alpha$$

Ao isolar  $\sigma^2$  (invertendo as frações), obtemos:

$$IC(\sigma^2; 1 - \alpha) = \left[ \frac{(n-1)S^2}{\chi_{1-\alpha/2}^2} ; \frac{(n-1)S^2}{\chi_{\alpha/2}^2} \right]$$

- **Detalhe Crítico:** O valor *maior* da tabela fica no denominador do limite *inferior*, e vice-versa.

# Atenção: A Fragilidade do IC para $\sigma^2$

O método da Qui-quadrado **não é robusto**. Isso significa que ele é muito sensível à suposição de normalidade.

- Diferente da média (onde o TCL ajuda em grandes amostras), para a variância, a **curtose** (peso das caudas) distorce gravemente a cobertura do intervalo.
- **Se os dados não forem normais:**
  1. O nível de confiança real pode ser muito menor que 95% (o intervalo fica “mentiroso”).
  2. **Solução:** Utilizamos métodos computacionais de reamostragem, como o **Bootstrap**.

**Regra de Ouro:** Só use a fórmula da  $\chi^2$  se o teste de normalidade (ex.: Shapiro-Wilk) e o QQ-Plot confirmarem que

os dados são normais.



# Exemplo 18.1

Um analista de risco monitorou o retorno diário de uma ação por 20 dias e encontrou uma variância amostral igual a 0,04. Construa um IC de 95% para a variância real  $\sigma^2$ .

## Exemplo 18.2

Uma farmacêutica precisa garantir que a variabilidade na dosagem de um comprimido seja mínima. Uma amostra de 15 comprimidos revelou uma variância amostral de  $4 \text{ mg}^2$ . Supondo que a dosagem segue uma distribuição Normal, construa um IC de 95% para a variância populacional ( $\sigma^2$ ).

# Parte 2: Intervalo para a Proporção ( $p$ )

- Agora mudamos o foco de variáveis contínuas (dinheiro, tempo) para variáveis binárias (Sucesso/Fracasso).
- **Estimador Pontual:**  $\hat{p} = \frac{X}{n}$  (número de sucessos / total).
- A distribuição exata é a Binomial, que é complexa para calcular intervalos.
- Usamos como solução para grandes amostras o Teorema Central do Limite (TCL).

# Justificativa Assintótica

- Para  $n$  suficientemente grande, a distribuição de  $\hat{p}$  se aproxima de uma Normal:

$$\hat{p} \approx N \left( p, \frac{p(1-p)}{n} \right)$$

- A quantidade pivotal aproximada é:  $Z = \frac{\hat{p}-p}{\sqrt{\frac{\hat{p}(1-\hat{p})}{n}}} \sim N(0, 1)$
- Isolando  $p$ , chegamos ao **Intervalo de Wald**:

$$IC(p) = \hat{p} \pm z_{\alpha/2} \sqrt{\frac{\hat{p}(1-\hat{p})}{n}}$$



# Validade do IC para $p$

- O Método de Wald é uma **aproximação**. Para usá-lo, devemos garantir que a normalidade “pegou”.
- **Regra Prática:** o intervalo é confiável se o número esperado de sucessos e fracassos for pelo menos 5 (alguns autores usam 10):
  - $n \cdot \hat{p} \geq 5$
  - $n \cdot (1 - \hat{p}) \geq 5$

**Caso contrário:** Devemos usar métodos “Exatos” (como Clopper-Pearson), que o R calcula automaticamente se pedirmos.

# Exemplo 18.3

Em uma pesquisa com 400 consumidores, 160 afirmaram preferir a marca A. Construa um IC de 95% para a proporção real de preferência.

# Exemplo 18.4

Uma seguradora deseja estimar a taxa de renovação de sua carteira de automóveis para projetar o fluxo de caixa do próximo ano. Em uma amostra aleatória de 500 apólices que venceram no mês passado, 425 foram renovadas. Construa um IC de 90% para a verdadeira proporção de renovação ( $p$ ).



# Aplicação no R: **VarCI**

- Para a variância, utilizamos a função **VarCI** do pacote **DescTools**.

```
library(DescTools)

# Dados do Exemplo 18.2
# Supondo que temos os dados brutos ou simulando com s^2=4
set.seed(123)
dosagem <- rnorm(n = 15, mean = 50, sd = 2) # sd=2 -> var=4

# Cálculo do IC para a Variância
VarCI(dosagem, conf.level = 0.95, method = "classic")

      var   lwr.ci   upr.ci
2.858395 1.532126 7.109517
```

```
# Se você quiser o IC para o Desvio Padrão, basta usar
# o argumento sd = TRUE dentro da mesma função (ou tirar
# a raiz quadrada dos limites manualmente).
# Se os dados não forem normais, use method = "boot"
```

# Aplicação no R: **BinomCI**

- Para proporções, o pacote `DescTools` oferece a função `BinomCI`.

```
library(DescTools)

# x = sucessos, n = total
# method = "wald" (para grandes amostras)
BinomCI(x = 160, n = 400, conf.level = 0.95, method = "wald")

      est      lwr.ci      upr.ci
[1,] 0.4 0.3519909 0.4480091
```

```
# Se a amostra for pequena, use na função
# method = "clopper-pearson"
```

# Resumo

Parâmetro	Cenário	O que usar	Ação / Fórmula
$\sigma^2$	População Normal	Qui-quadrado ( $\chi^2$ )	$\left[ \frac{(n-1)S^2}{\chi_{\text{sup}}^2} ; \frac{(n-1)S^2}{\chi_{\text{inf}}^2} \right]$
$\sigma^2$	População Não- Normal	Bootstrap (Reamostragem)	Usar métodos computacionais.
$p$	Grandes Amostras ( $n\hat{p} \geq 5$ )	Normal ( $Z$ ) [Wald]	$\hat{p} \pm z \sqrt{\frac{\hat{p}(1-\hat{p})}{n}}$
$p$	Pequenas Amostras	Exato [Clopper- Pearson]	Usar função do R.

# Fim