

# Análise de Dados Categóricos

## Função de Verossimilhança

Enrico A. Colosimo/UFMG

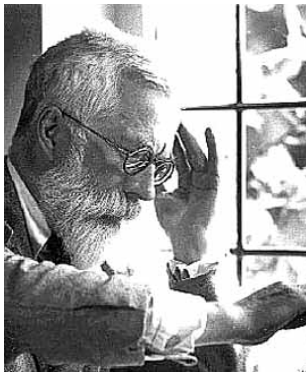
Depto. Estatística - ICEx - UFMG

## Introdução

- Inferência Estatística: (Modelo + Método) + Dados
- Método: Máxima Verossimilhança
- Função de Verossimilhança: medida da informação fornecida pelos dados para um ou mais parâmetros de um modelo probabilístico.
- Ideia: valores do parâmetro que tornam os dados amostrais mais prováveis devem ser preferidos àqueles que os fazem menos provável.

## Função de Verossimilhança

Sir. Ronald Fisher



## Função de Verossimilhança para o Exemplo em Ecologia

- Modelo

$$X \sim \text{bin}(n = 20, \pi)$$

- Dados:  $X = 12$  (valor observado)
- Função de Verossimilhança

$$L(\pi) = \prod_{i=1}^{20} \pi^{y_i} (1 - \pi)^{1 - y_i} = \pi^{\sum_{i=1}^{20} y_i} (1 - \pi)^{20 - \sum_{i=1}^{20} y_i} = \pi^x (1 - \pi)^{(20 - x)}$$

- Método: Máxima Verossimilhança

## Propriedades da Função de Verossimilhança

- EMV
- Consistência e Normalidade assintótica
- Invariância
- Estatísticas
  - Estatística de Wald
  - Estatística da Razão de Verossimilhanças
  - Estatística Escore
  - Gradiente

## Função de Verossimilhança para amostra Binomial

- Valores observados:  $y_1, y_2, \dots, y_{20}$
- $X = \sum_{i=1}^{20} y_i \sim \text{Binomial}(20, \pi)$
- $L(\pi) = \pi^{\sum y_i} (1 - \pi)^{20 - \sum y_i} \Rightarrow \pi^{12} (1 - \pi)^8$

Exemplo:

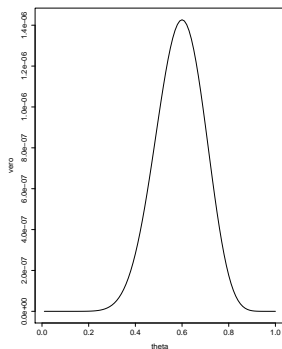
$$\pi = 0,1 \Rightarrow (0,1)^{12} (0,9)^8 = 4,3 \times 10^{-13}$$

$$\pi = 0,5 \Rightarrow (0,5)^{12} (0,5)^8 = 9,5 \times 10^{-7}$$

A probabilidade de observar os dados amostrais é maior para  $\pi = 0,5$  do que para  $\pi = 0,1$

Conclusão: 0,5 é mais provável que 0,1

## Função de Verossimilhança para amostra Binomial



- O estimador de máxima verossimilhança é  $\hat{\pi} = 0,6$
- $L(0,6)$  é o maior valor que  $L(\pi)$  pode assumir.

$$L(0,6) = 1,43 \times 10^{-6}.$$

## Função de Verossimilhança para amostra Binomial

- 1 Razão de Verossimilhanças: mede o nível que a verossimilhança fornece para os valores de  $\pi$

$$\lambda(\pi) = \frac{L(\pi)}{L(0,6)}$$

$$0 \leq \lambda(\pi) \leq 1$$

RV:  $-2 \log \lambda(\pi)$ : útil para testar hipóteses e construir IC.

$$IC(\pi, 95\%) = (\pi | -2 \log \left\{ \frac{L(\pi)}{L(0,6)} \right\} \leq 3,84)$$

- 2 Log-Verossimilhança

$$\log L(\pi) = (\sum y_i) \log \pi + (n - \sum y_i) \log(1 - \pi)$$



## Propriedades da $L(\pi)$

1  $\hat{\pi} = \arg \max_{0 \leq \pi \leq 1} L(\pi) = \max_{0 \leq \pi \leq 1} \log L(\pi)$

2 Teste Wald (assintótico)

$\hat{\pi} \sim N(\pi, \text{Var}(\hat{\pi}))$ ;  $\text{Var}(\hat{\pi}) = \mathfrak{F}^{-1}(\pi)$ , em que  $\mathfrak{F}^{-1}(\pi)$  é informação de Fisher.

3 Teste Escore (assintótico)

$$S(\pi) = \frac{d \log L(\pi)}{d\pi} \sim N(0, \mathfrak{F}(\pi))$$

4 TRV (assintótico)

$$\text{RV} = -2 \log(\lambda(\pi)) = -2 \log \frac{L(\pi)}{L(\hat{\pi})} \sim \chi_1^2$$

## Estimador de Máxima Verossimilhança - EMV

$$X = \sum_{i=1}^{20} Y_i$$

$$L(\pi) = \pi^x (1 - \pi)^{n-x}$$

$$l(\pi) = \log L(\pi) = x \log(\pi) + (n - x) \log(1 - \pi)$$

$$S(\pi) = \frac{x}{\pi} - \frac{n - x}{1 - \pi}$$

$$\text{EMV: } x(1 - \pi) = (n - x)\pi \Rightarrow \hat{\pi} = \frac{x}{n} = 0,6$$

## $\mathfrak{F}(\pi)$ - Informação de Fisher

$$\mathfrak{F}(\pi) = -E \left[ \frac{d^2 l(\pi)}{d\pi^2} \right]$$

$$\frac{d^2 l(\pi)}{d\pi^2} = - \left[ \frac{x}{\pi^2} + \frac{n-x}{(1-\pi)^2} \right]$$

$$\mathfrak{F}(\pi) = \frac{E(x)}{\pi^2} + \frac{E(n-x)}{(1-\pi)^2} = \frac{n\pi}{\pi^2} + \frac{n(1-\pi)}{(1-\pi)^2}$$

$$\mathfrak{F}(\pi) = \frac{n}{\pi(1-\pi)}$$

$$\text{Var}(\hat{\pi}) = \left[ \frac{\pi(1-\pi)}{n} \right]$$

Neste caso a variância assintótica é exata

$$\text{Var}(\hat{\pi}) = \text{Var}\left(\frac{x}{n}\right) = \frac{1}{n^2} n\pi(1-\pi) = \frac{\pi(1-\pi)}{n}$$

## 1- Estatística de Wald

$$W = \frac{\hat{\pi} - \pi}{\sqrt{\frac{\pi(1-\pi)}{n}}} \sim N(0, 1)$$

$$W = \frac{\frac{x}{n} - \pi}{\sqrt{\frac{\pi(1-\pi)}{n}}} = \frac{x - n\pi}{\sqrt{n\pi(1-\pi)}}$$

No exemplo

$$W = \frac{12-10}{\sqrt{5}} = \frac{2}{\sqrt{5}} \Rightarrow \text{valor} - p = 0,3711$$

Intervalo de 95% de Confiança para  $\pi$ :

$$\hat{\pi} \pm 1,96 \sqrt{\frac{\hat{\pi}(1-\hat{\pi})}{n}} \Rightarrow (0,385; 0,815)$$

Obs. Aproximação normal apresentada anteriormente.

## 2 - Estatística Escore

$$S = \frac{\frac{x}{\pi} - \frac{n-x}{1-\pi}}{\sqrt{\left(\frac{n}{\pi(1-\pi)}\right)}} = \frac{x - n\pi}{\sqrt{n\pi(1-\pi)}} \sim N(0, 1)$$

Exemplo:  $S = \frac{2}{\sqrt{5}} = W$

Escore = Wald

Obs.: Não foi necessário utilizar o EMV na estatística S.

### 3 - Estadística RV

$$RV = -2 \log \frac{L(\pi)}{L(\hat{\pi})} = 2(l(\hat{\pi}) - l(\pi)) \sim \chi_1^2$$

$$RV = 2[x \log\left(\frac{x}{n}\right) + (n-x) \log\left(\frac{n-x}{n}\right) - x \log(\pi) - (n-x) \log(1-\pi)]$$

$$RV = 2[x \log\left(\frac{x}{n\pi}\right) + (n-x) \log\left(\frac{n-x}{n(1-\pi)}\right)]$$

Exemplo

$$H_0 : \pi = \frac{1}{2}$$

$$x=12$$

$$n=20$$

$$RV = 2[12 \log\left(\frac{12}{10}\right) + 8 \log\left(\frac{8}{10}\right)] = 0,805 \Rightarrow \text{valor } - p = 0,369$$

$$IC(\pi, 95\%) = (\pi | - 2 \log \left\{ \frac{L(\pi)}{L(0,6)} \right\} \leq 3,84)$$

## Exemplo

### Resumo

Teste	Valor-p
Exato	0,5034
<i>MC <math>\approx</math> Bootstrap</i>	0,5
<i>Qui – Quadrado = Aprox. Normal</i>	0,371
W=S	0,371
RV	0,369

OBS: Podemos mostrar que, neste caso, Qui-Quadrado = W = S = Ap. normal.

## Função de Verossimilhança Aproximada

- Modelo

$$X \sim N(n\pi, n\pi(1 - \pi))$$

- $X = 12$
- Método: Máxima Verossimilhança.



## Verossimilhança aproximada

$X \sim \text{bin}(n, \pi)$  pode ser aproximada por

$X \sim N(n\pi, n\pi(1 - \pi))$ , em que,  $\sigma^2 = n\pi(1 - \pi)$  e  $\mu = n\pi$

$$L(\pi) \propto \frac{1}{\sigma} \exp\left[-\frac{1}{2} \frac{(x - n\pi)^2}{\sigma^2}\right] = \frac{1}{\sqrt{n\pi(1 - \pi)}} \exp\left[-\frac{1}{2} \frac{(x - n\pi)^2}{n\pi(1 - \pi)}\right]$$

$$l(\pi) = \log L(\pi) \propto -\frac{1}{2} \log(n\pi(1 - \pi)) - \frac{(x - n\pi)^2}{2n\pi(1 - \pi)}$$

Como  $x - n\hat{\pi} = 0$  temos  $\hat{\pi} = \frac{x}{n}$

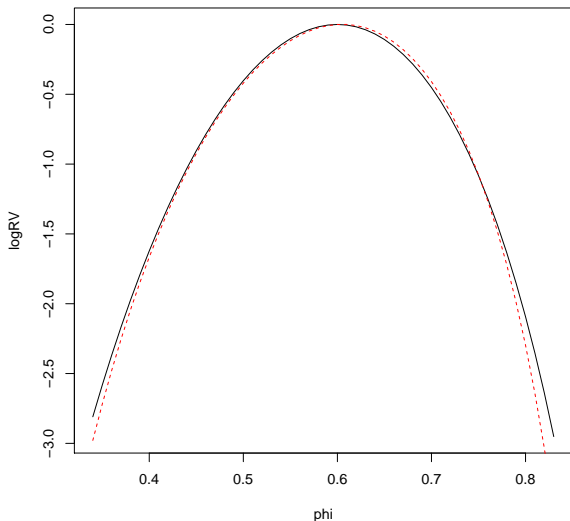
$$l(\hat{\pi}) = -\frac{1}{2} \log(n\hat{\pi}(1 - \hat{\pi}))$$

$$\log \frac{L(\pi)}{L(\hat{\pi})} = l(\pi) - l(\hat{\pi}) = -\frac{1}{2} \log n\pi(1 - \pi) - \frac{(x - n\pi)^2}{2n\pi(1 - \pi)} + \frac{1}{2} \log n\hat{\pi}(1 - \hat{\pi})$$

## Quão boa é esta aproximação?

De forma conservadora  $x$  e  $n - x$  devem ser  $\geq 10$

Vermelho: Aproximação normal e Preto: verdadeira (binomial)



## Intervalo de Confiança da RV

- Intervalo de  $(1 - \alpha)100\%$  de confiança

$$-2\log \frac{L(\pi)}{L(\hat{\pi})} = \chi_{1;1-\alpha}^2 \Rightarrow \log \frac{L(\pi)}{L(\hat{\pi})} = -\frac{\chi_{1;0,95}^2}{2} = -\frac{1,96^2}{2} = -1,921$$

- Exemplo:  $x=12$  e  $n=20$  e 95% de confiança

$$-\frac{1,96^2}{2} = -1,921 \text{ Usual:}$$

$$\hat{\pi} \pm 1,96 \sqrt{\frac{\hat{p}(1-\hat{p})}{n}} = 0,6 \pm 1,96 \sqrt{\frac{0,6 \times 0,4}{20}} : (0,385; 0,814)$$

## Intervalo de confiança

- 1 Verossimilhança verdadeira

$$\log RV = x \log\left(\frac{n\pi}{x}\right) + (n-x) \log\left(\frac{n(1-\pi)}{n-x}\right)$$

$$\log RV = 12 \log\left(\frac{20\pi}{12}\right) + 8 \log\left(\frac{20(1-\pi)}{8}\right) = -1,921$$

(0,383;0,793)

- 2 Verossimilhança aproximada

$$\log RV = \frac{1}{2} \left[ -\log 20\pi(1-\pi) + \frac{(12-20\pi)^2}{20\pi(1-\pi)} + \log 12(0,4) \right]$$

(0,386;0,778)

## Resumo

Intervalo confiança (Clássico/Frequentista)

Intervalo de credibilidade

$\pi$  quantidade de interesse

Método	Intervalo	Valor-p
Exato	(0.361;0.809)	0.5034
<i>Ap.Normal</i> $\approx$ <i>W</i> $\approx$ <i>S</i> $\approx$ <i>Qui</i>	(0.385;0.814)	0.371
R. Verossimilhança	(0.386;0.78)	0.369
<i>MC</i> $\approx$	(0.38;0.78)	0.5
Bootstrap	(0.40;0.80)	0.5
Bayesiano	(0.39;0.79)	