

Distribuição Lognormal:

Propriedades e aplicações na Engenharia de Avaliações

Autores: Luiz F. P. Droubi | SPU/SC | lfpdroubi@gmail.com
Willian Zonato | SPU/SC | will.zonato@gmail.com
Norberto Hocheim | UFSC | hochheim@gmail.com

1) INTRODUÇÃO

Certas amostras de dados apresentam distribuição consideravelmente diferente da distribuição normal. Um dos pressupostos da inferência estatística clássica é o da normalidade dos resíduos. Outro é a homoscedasticidade dos mesmos. Estas duas hipóteses dificilmente são atingidos se a distribuição da variável dependente não for ao menos próxima da distribuição normal. Para contornar este problema, pode-se:

- Transformar a variável resposta de maneira que a sua distribuição torne-se aproximadamente normal
- Utilizar o método dos mínimos quadrados ponderados, de forma a remover a heteroscedasticidade do modelo
- Calcular erros heteroscedásticos consistentes, com o método de Eicker-White, por exemplo.

2) DISTRIBUIÇÃO LOGNORMAL

Características

Na distribuição lognormal, diferentemente do que ocorre nas distribuições simétricas, como a distribuição normal, moda, média e mediana tem valores distintos, o que pode ser observado na figura 1.

Na figura 2 observa-se o efeito do desvio-padrão sobre a forma da distribuição.

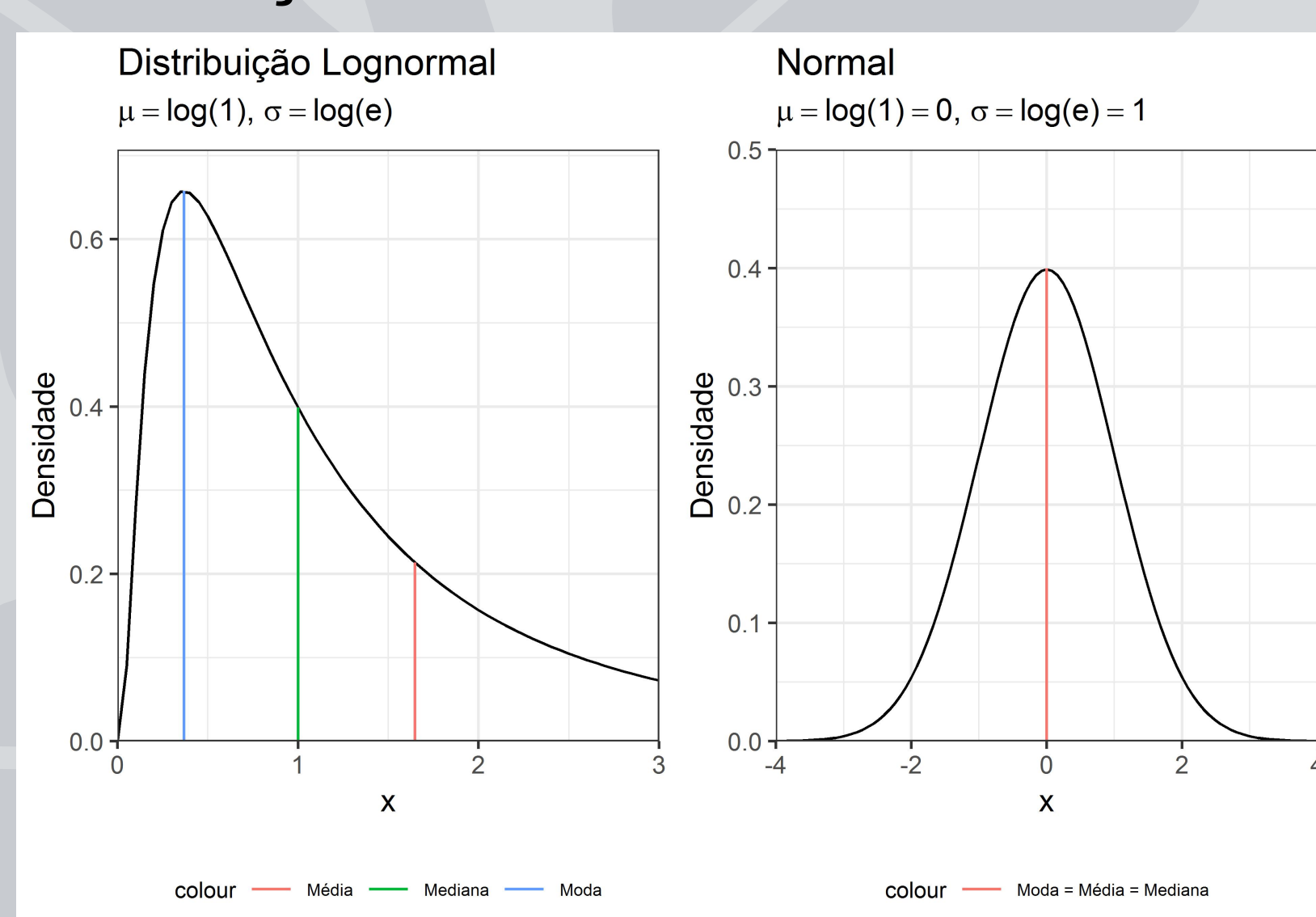


Figura 1: Medidas de tendência central. FONTE: Autor.

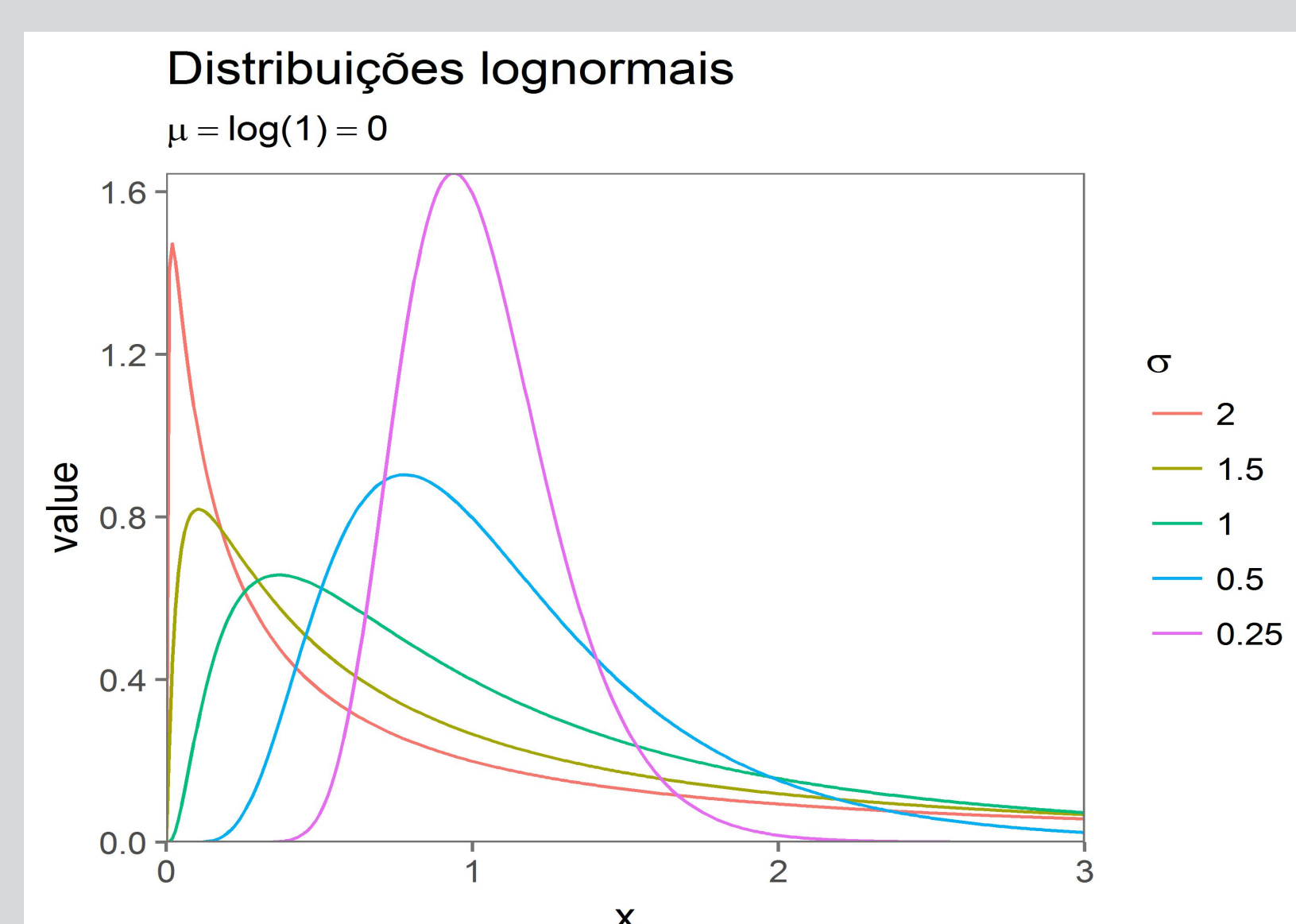


Figura 2: Diversas distribuições com $\mu=0$. FONTE: Autor.

Formulação

$$\text{Função Densidade de Probabilidade} \\ f(x; \mu, \sigma) = \frac{1}{x\sigma\sqrt{2\pi}} \exp\left(-\frac{(\log(x)-\mu)^2}{2\sigma^2}\right) \quad \forall x > 0 \\ 0 \quad \text{se } x = 0$$

Valor Esperado (média)

$$E(X) = \exp\left(\mu + \frac{\sigma^2}{2}\right)$$

Moda

$$Mo = \exp(\mu - \sigma^2)$$

Mediana

$$\nu = \exp(\mu)$$

Variância

$$\text{Var}(X) = \exp(2\mu + \sigma^2)(\exp(\sigma^2) - 1)$$

$$\text{Var}(X) = E^2(X)(\exp(\sigma^2) - 1)$$

Coefficiente de Variação

$$CV = \sqrt{\exp(\sigma^2) - 1}$$

Parâmetros na escala anti-logarítmica

$$\mu^* = e^\mu$$

$$\sigma^* = e^\sigma$$

Estimação dos Parâmetros

A melhor maneira de estimar os parâmetros de dados lognormais é através do cálculo dos parâmetros na escala logarítmica.

Por exemplo, seja X uma variável aleatória com distribuição aproximadamente lognormal. Para estimar o parâmetro $\mu(X)$, primeiro estima-se o valor da média da variável $x^- = \ln(X)$, e depois retorna-

se para a estimativa do parâmetro μ na escala original através da transformação inversa ($\mu = \exp(x^-)$).

3) RESULTADOS

No que tange à Engenharia de Avaliações, um dos aspectos mais importantes é o de qual seria a melhor medida de tendência central a se adotar para estimar o valor do bem.

Na tabela 1 mostramos que a adoção da média, moda ou mediana é praticamente irrelevante quando o erro-padrão (σ) da regressão é pequeno. Porém, para altos valores de σ , percebe-se uma discrepância muito grande entre os valores obtidos com a média, moda ou mediana. Para efeito de comparação, a tabela 1 mostra os valores da moda e da média em função do desvio-padrão σ , quando a mediana da distribuição tem valor fixado em $\mu^* = 1.000.000$.

Em suma, como pode ser visto na figura 3, fixado μ^* , à medida que o desvio-padrão aumenta, a moda da distribuição tende a zero, enquanto a média da distribuição tende a $+\infty$.

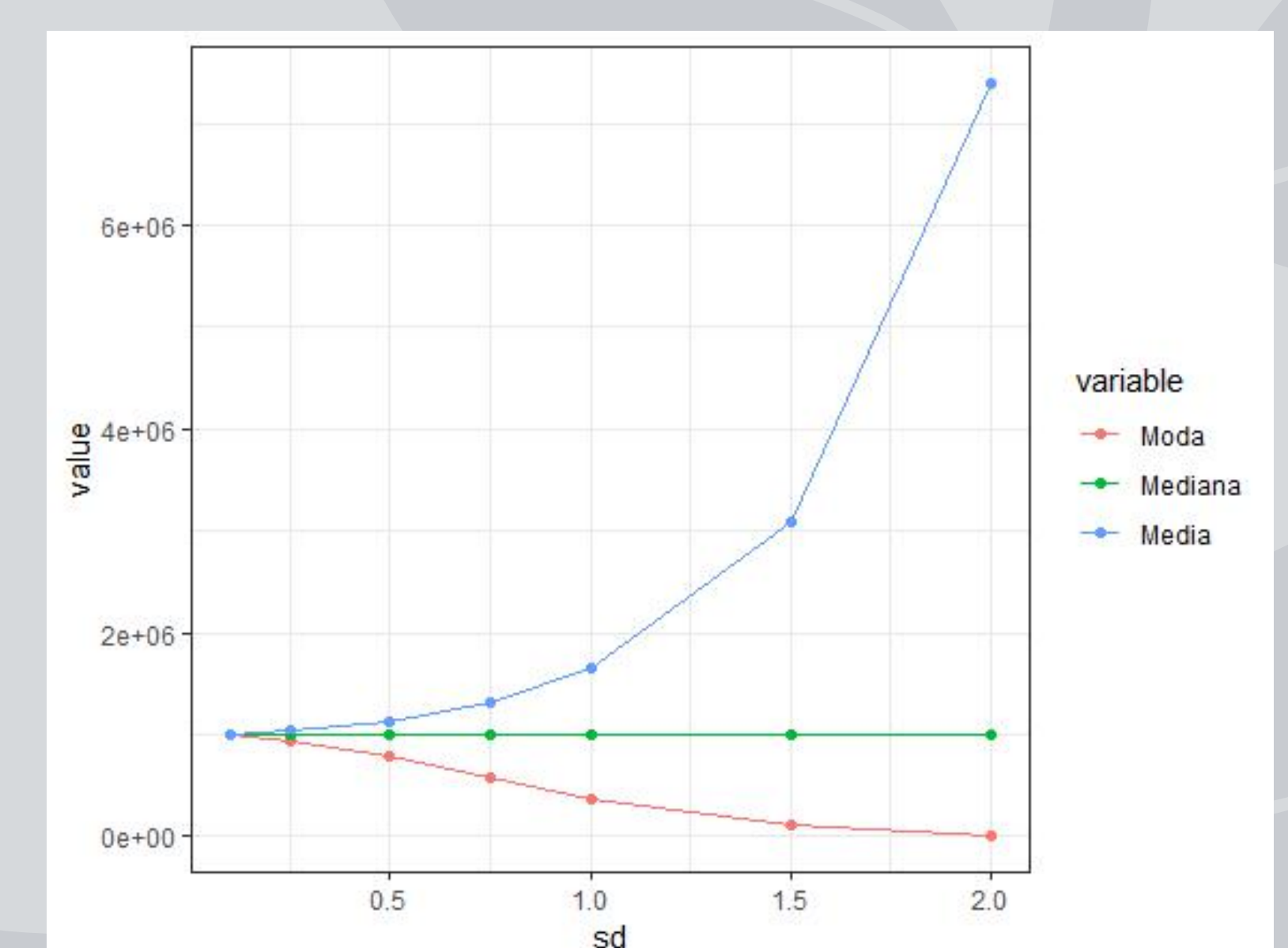


Figura 3: Variação das tendências centrais. FONTE: Autor.

Medida / σ	0,1	0,25	0,5	0,75	1	1,5	2
Moda	990.050	939.413	778.801	569.783	367.879	105.399	18.316
%	-1,0%	-6,1%	-22,1%	-43,0%	-63,2%	-89,5%	-98,2%
Média	1.005.013	1.031.743	1.133.148	1.324.785	1.648.721	3.080.217	7.389.056
%	+0,5%	+3,2%	+13,3%	+32,5%	+64,9%	+208,0%	+638,9%

Tabela 1: Moda e Média em função do desvio-padrão, quando $\mu=1.000.000$. FONTE: Autor.