

# Econometria de Séries Temporais

Identificação e seleção de modelos

---

João Ricardo Costa Filho

*"The most important questions of life are, for the most part, really only problems in probability."*

Laplace (1812)

*"In God we trust. All others must bring data."*

William Edwards Deming

Como escolher a ordem de um ARMA( $p,q$ )?

# A metodologia Box-Jenkins

# A metodologia Box-Jenkins

## 1) Estacionariedade

# A metodologia Box-Jenkins

- 1) Estacionariedade
- 2) Identificar a ordem do modelo

# A metodologia Box-Jenkins

- 1) Estacionariedade
- 2) Identificar a ordem do modelo
  - FAC e FACP

# A metodologia Box-Jenkins

- 1) Estacionariedade
- 2) Identificar a ordem do modelo
  - FAC e FACP
  - Critérios de informação



# A metodologia Box-Jenkins

- 1) Estacionariedade
- 2) Identificar a ordem do modelo
  - FAC e FACP
  - Critérios de informação
- 3) Estimar os parâmetros do modelo

# A metodologia Box-Jenkins

- 1) Estacionariedade
- 2) Identificar a ordem do modelo
  - FAC e FACP
  - Critérios de informação
- 3) Estimar os parâmetros do modelo
- 4) Diagnóstico dos resíduos

# A metodologia Box-Jenkins

- 1) Estacionariedade
- 2) Identificar a ordem do modelo
  - FAC e FACP
  - Critérios de informação
- 3) Estimar os parâmetros do modelo
- 4) Diagnóstico dos resíduos
- 5) Projeções

## (1) Estacionariedad

## (1) Estacionariedade

Se for necessário (e fizer sentido), ela pode ser induzida:

# (1) Estacionariedade

Se for necessário (e fizer sentido), ela pode ser induzida:

- Log, raiz quadrada, diferenciação.
  - Transformação Box-Cox (Box and Cox 1964):

$$Y_t^{(\lambda)} = \begin{cases} \frac{Y_t^\lambda - 1}{\lambda} & \text{for } \lambda \neq 0 \\ \log(Y_t) & \text{for } \lambda = 0 \end{cases}$$

## (2) Identificar a ordem do ARMA(p,q)

Seja  $y_t$  uma variável aleatória tal que o seu processo estocástico é dado por:

## (2) Identificar a ordem do ARMA(p,q)

Seja  $y_t$  uma variável aleatória tal que o seu processo estocástico é dado por:

$$y_t = c + \sum_{i=1}^p \phi_i y_{t-i} + \sum_{j=0}^q \theta_j \varepsilon_{t-j}.$$

onde  $\varepsilon_t$  é um ruído branco.



## (2) Identificar a ordem do ARMA(p,q)

Seja  $y_t$  uma variável aleatória tal que o seu processo estocástico é dado por:

$$y_t = c + \sum_{i=1}^p \phi_i y_{t-i} + \sum_{j=0}^q \theta_j \varepsilon_{t-j}.$$

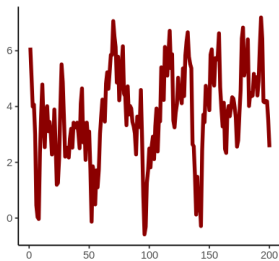
onde  $\varepsilon_t$  é um ruído branco. A ordem do processo impacta muito o “formato” do gráfico?

## (2) Identificar a ordem do ARMA(p,q)

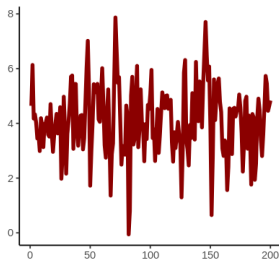
Vamos simular quatro processos: AR(1), MA(1), ARMA(1,1) e ARMA(2,2).

# ARMA(p,q) – Simulação 1

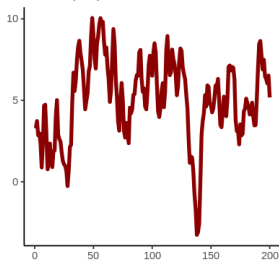
AR(1)



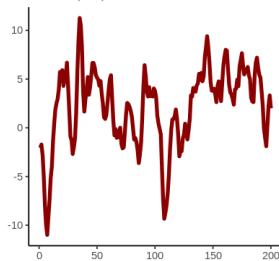
MA(1)



ARMA(1,1)

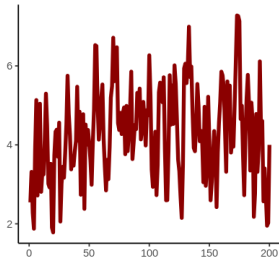


ARMA(2,2)

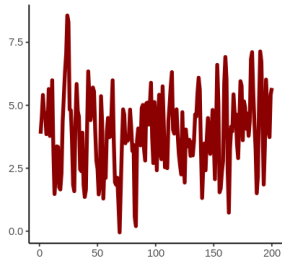


## ARMA(p,q) – Simulação 2

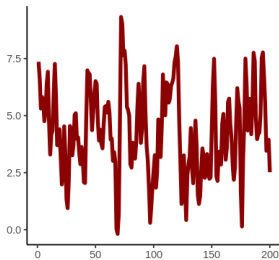
AR(1)



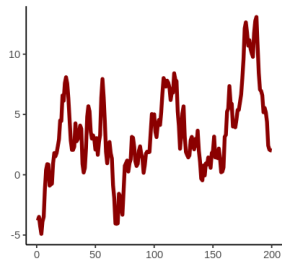
MA(1)



ARMA(1,1)



ARMA(2,2)



## (2) Identificar a ordem do ARMA(p,q)

Sem os títulos dos gráficos, vocês conseguiriam identificar qual é a ordem de cada processo estocásticos?

## (2) Identificar a ordem do ARMA(p,q): funções de autocorrelação

Valores defasados de  $y_t$  (como  $y_{t-1}, y_{t-2}, \dots$ ) podem influenciar  $y_t$  de maneira **direta** e/ou **indireta**.

## (2) Identificar a ordem do ARMA(p,q): funções de autocorrelação

Valores defasados de  $y_t$  (como  $y_{t-1}, y_{t-2}, \dots$ ) podem influenciar  $y_t$  de maneira **direta** e/ou **indireta**.

- Exemplo: Como  $y_{t-2}$  influencia  $y_t$ ?

## (2) Identificar a ordem do ARMA(p,q): funções de autocorrelação

Valores defasados de  $y_t$  (como  $y_{t-1}, y_{t-2}, \dots$ ) podem influenciar  $y_t$  de maneira **direta** e/ou **indireta**.

- Exemplo: Como  $y_{t-2}$  influencia  $y_t$ ?
  - **Indiretamente:**  $y_{t-2} \rightarrow y_{t-1} \rightarrow y_t$



## (2) Identificar a ordem do ARMA(p,q): funções de autocorrelação

Valores defasados de  $y_t$  (como  $y_{t-1}, y_{t-2}, \dots$ ) podem influenciar  $y_t$  de maneira **direta** e/ou **indireta**.

- Exemplo: Como  $y_{t-2}$  influencia  $y_t$ ?
  - **Indiretamente:**  $y_{t-2} \rightarrow y_{t-1} \rightarrow y_t$
  - **Diretamente:**  $y_{t-2} \rightarrow y_t$

## (2) Identificar a ordem do ARMA(p,q): funções de autocorrelação

Valores defasados de  $y_t$  (como  $y_{t-1}, y_{t-2}, \dots$ ) podem influenciar  $y_t$  de maneira **direta** e/ou **indireta**.

- Exemplo: Como  $y_{t-2}$  influencia  $y_t$ ?
  - **Indiretamente:**  $y_{t-2} \rightarrow y_{t-1} \rightarrow y_t$
  - **Diretamente:**  $y_{t-2} \rightarrow y_t$

Temos duas formas de captar esses efeitos: as funções de **autocorrelação** e de **autocorrelação parcial**.

## Autocorrelação (FAC)

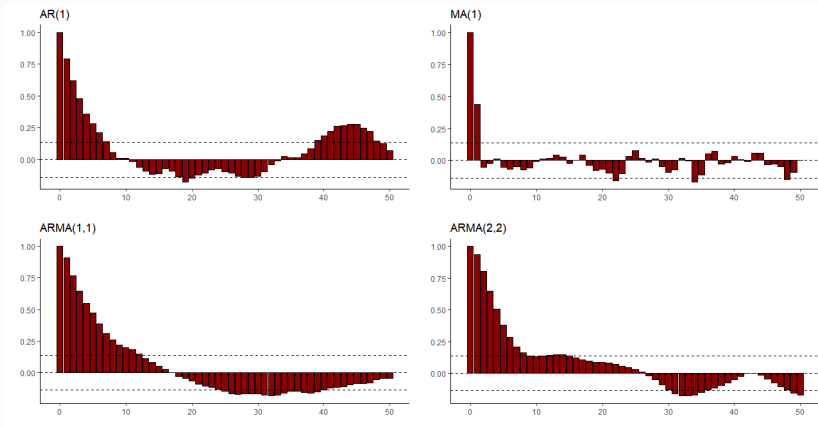
- **Função de autocorrelação:** ordene  $y_t$  e  $y_{t-2}$  lado-a-lado e calcule a correlação linear.

## Autocorrelação (FAC)

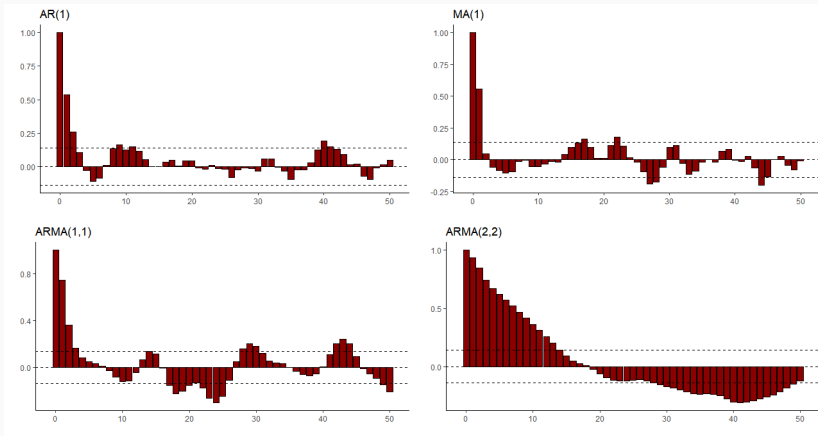
- **Função de autocorrelação:** ordene  $y_t$  e  $y_{t-2}$  lado-a-lado e calcule a correlação linear. Momentos teóricos (Bueno 2012):

Modelo	FAC
$MA(q)$	$\rho_j = \frac{\theta_j + \theta_{j+1}\theta_1 + \theta_{j+2}\theta_2 + \dots + \theta_q\theta_{q-j}}{\sum_{j=0}^q \theta_j^2}, \quad j = 1, 2, \dots, q$
$AR(1)$	$\rho_j = \phi^j, \quad j = 1, 2, \dots$
$AR(p)$	$\rho_j = \phi_1\rho_{j-1} + \phi_2\rho_{j-2} + \dots + \phi_p\rho_{j-p}, \quad j = 1, 2, \dots$
$ARMA(1, 1)$	$\begin{cases} \rho_1 = \frac{(1+\phi_1\theta_1)(\phi_1+\theta_1)}{1+\theta_1^2+2\phi_1\theta_1} \\ \rho_j = \phi_1\rho_{j-1} = \phi_1^{j-1}\rho_1, \quad j > 1. \end{cases}$

# Autocorrelação (FAC) – Simulação 1



## Autocorrelação (FAC) – Simulação 2



## Autocorrelação parcial (FACP)

- **Função de autocorrelação parcial:** como calcular efeitos parciais controlando por outros fatores?

## Autocorrelação parcial (FACP)

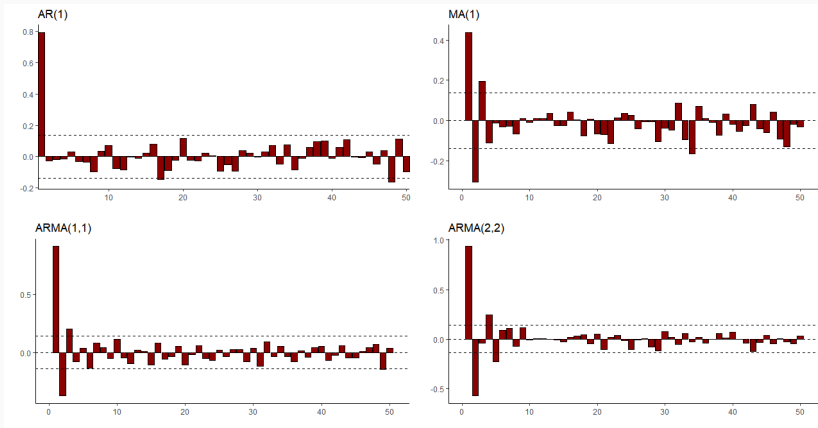
- **Função de autocorrelação parcial:** como calcular efeitos parciais controlando por outros fatores? Estime uma regressão!



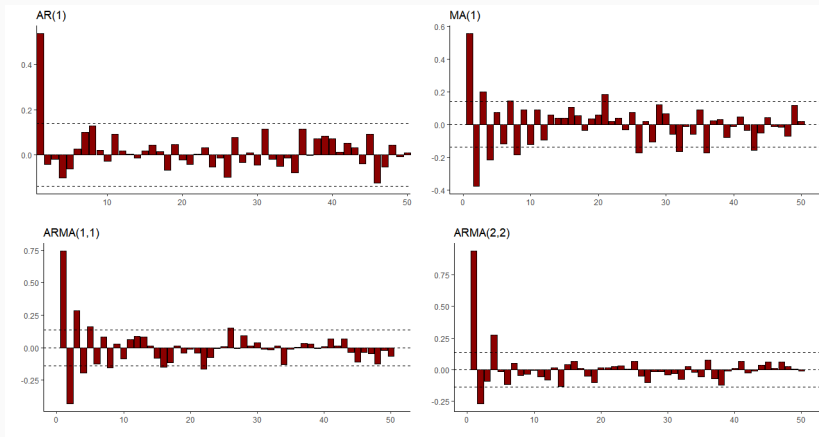
## Autocorrelação parcial (FACP)

- **Função de autocorrelação parcial:** como calcular efeitos parciais controlando por outros fatores? Estime uma regressão!
  - $y_t = \beta_0 + \beta_1 y_{t-1} + \beta_2 y_{t-2} + \cdots + \beta_p y_{t-p} + \epsilon_t$

# Autocorrelação (FACP) – Simulação 1



## Autocorrelação (FACP) – Simulação 2



## Seleção de defasagens (Bueno 2012)

## Seleção de defasagens (Bueno 2012)

- A FAC define a defasagem do componente MA.

## Seleção de defasagens (Bueno 2012)

- A FAC define a defasagem do componente MA.
- A FACP define a defasagem do componente AR.

## Seleção de defasagens (Bueno 2012)

- A FAC define a defasagem do componente MA.
- A FACP define a defasagem do componente AR.

Modelo	FAC	FACP
$AR(p)$	Decai	Truncada na defasagem $p$
$MA(q)$	Truncada na defasagem $q$	Decai
$ARMA(p, q)$	Decai se $j > q$	Decai se $j > p$

## Teste de Ljung-Box



## Teste de Ljung-Box

Uma alternativa é verificar, estatisticamente, se a série possui alguma autocorrelação:

## Teste de Ljung-Box

Uma alternativa é verificar, estatisticamente, se a série possui alguma autocorrelação:

$$\mathcal{H}_0 : \sum_{j=1}^n \rho_j = 0 \mathcal{H}_a : \sum_{j=1}^n \rho_j \neq 0$$

$$Q = T(T+2) \sum_{j=1}^n \frac{\hat{\rho}_j^2}{T-j} \xrightarrow{d} \chi_n^2,$$

## **(2) Identificar a ordem do ARMA(p,q): critérios de informação**

Como encontrar o número ideal de parâmetros de um modelo?

## (2) Identificar a ordem do ARMA(p,q): critérios de informação

Como encontrar o número ideal de parâmetros de um modelo?

“Penalizando” a inclusão de novos parâmetros.

## (2) Identificar a ordem do ARMA(p,q): critérios de informação

Como encontrar o número ideal de parâmetros de um modelo?

“Penalizando” a inclusão de novos parâmetros.

Genericamente, as estatísticas utilizadas para esse fim possuem a seguinte forma funcional (Bueno 2012):

## (2) Identificar a ordem do ARMA(p,q): critérios de informação

Como encontrar o número ideal de parâmetros de um modelo?

“Penalizando” a inclusão de novos parâmetros.

Genericamente, as estatísticas utilizadas para esse fim possuem a seguinte forma funcional (Bueno 2012):

$$C = \ln \hat{\sigma}^2(T) + c_T \varphi(T),$$

onde  $\hat{\sigma}^2(T) = T^{-1} \sum_{t=1}^T \hat{\varepsilon}_t^2$  é a variância dos resíduos,  $c_T$  representa o número de parâmetros estimados e  $\varphi(T)$  é a ordem do processo.



- **Akaike (AIC)**

- $\text{AIC}(p, q) = \ln \hat{\sigma}^2 + n \frac{2}{T}.$



- **Akaike (AIC)**

- $AIC(p, q) = \ln \hat{\sigma}^2 + n \frac{2}{T}.$

- **Hannan-Quinn (HQ)**

- $HQ(p, q) = \ln \hat{\sigma}^2 + n \frac{2}{T} \ln \ln T.$

- **Akaike (AIC)**

- $AIC(p, q) = \ln \hat{\sigma}^2 + n \frac{2}{T}.$

- **Hannan-Quinn (HQ)**

- $HQ(p, q) = \ln \hat{\sigma}^2 + n \frac{2}{T} \ln \ln T.$

- **Schwarz (BIC)**

- $BIC(p, q) = \ln \hat{\sigma}^2 + n \frac{\ln T}{T}.$

- **Akaike (AIC)**

- $AIC(p, q) = \ln \hat{\sigma}^2 + n \frac{2}{T}.$

- **Hannan-Quinn (HQ)**

- $HQ(p, q) = \ln \hat{\sigma}^2 + n \frac{2}{T} \ln \ln T.$

- **Schwarz (BIC)**

- $BIC(p, q) = \ln \hat{\sigma}^2 + n \frac{\ln T}{T}.$

onde  $T$  é o número de observações é  $n = p + q$  ( ou  $n = p + q + 1$  se há constante).

Leia os **livros** e os **artigos**, não  
fique só com os slides!!!!

Box, George EP, and David R Cox. 1964. "An Analysis of Transformations." *Journal of the Royal Statistical Society Series B: Statistical Methodology* 26 (2): 211–43.

Bueno, Rodrigo De Losso da Silveira. 2012. *Econometria de Séries Temporais*. Cengage Learning.