

# Mais exercícios e revisão

Prof. Caio Azevedo

## Revisão sobre processos estacionários

- Defina  $z_i$ , as raízes dos polinômios de interesse.
- AR(p): precisa verificar se é estacionário e/ou causal (sempre é invertível)

$$\phi(z) = 1 - \phi_1 z - \dots - \phi_p z^p.$$

Se  $|z_i| \neq 1$  o processo é estacionário se  $|z_i| > 1$  é estacionário e causal.

- MA: precisa verificar se é invertível (sempre é estacionário e causal)

$$\theta(z) = 1 + \theta_1 z + \dots + \theta_q z^q$$

Se  $|z_i| > 1$  o processo é invertível.

## Revisão sobre processos estacionários

- ARMA(p,q): precisa verificar se é estacionário e/ou causal e ou invertível.

$$\phi(z) = 1 - \phi_1 z - \dots - \phi_p z^p.$$

Se  $|z_i| \neq 1$  o processo é estacionário se  $|z_i| > 1$  é estacionário e causal.

$$\theta(z) = 1 + \theta_1 z + \dots + \theta_q z^q.$$

Se  $|z_i| > 1$  o processo é invertível.

# Revisão sobre processos estacionários

- $SARMA(P, Q)_s$  (sazonal)

$$\Phi(z) = 1 - \Phi_1 z^s - \dots - \Phi_P z^{Ps}.$$

Se  $|z_i| \neq 1$  o processo é estacionário se  $|z_i| > 1$  é estacionário e causal.

$$\Theta(z) = 1 + \Theta_1 z^s + \dots + \Theta_Q z^{Qs}.$$

Se  $|z_i| > 1$  o processo é invertível.

- Equivalente aos modelos AR e MA, para os casos particulares ( $SARMA(P, 0)_s$  e  $SARMA(0, Q)_s$ ), respectivamente.

# Revisão sobre processos estacionários

- $SARMA(p, q)(P, Q)_s$  (multiplicativo)

$$\phi(z) = 1 - \phi_1 z - \dots - \phi_p z^p$$

$$\Phi(z) = 1 - \Phi_1 z^s - \dots - \Phi_P z^{Ps}$$

Se  $|z_i| \neq 1$  (para ambos  $\phi(\cdot)$  e  $\Phi(\cdot)$ ) o processo é estacionário se  $|z_i| > 1$  (para ambos  $\phi(\cdot)$  e  $\Phi(\cdot)$ ) é estacionário e causal.

# Revisão dos processos estacionários

- $SARMA(p, q)(P, Q)_s$  (multiplicativo)

$$\theta(z) = 1 + \theta_1 z + \dots + \theta_p z^p$$

$$\Theta(z) = 1 + \Theta_1 z^s + \dots + \Theta_Q z^{Qs}$$

Se  $|z_i| > 1$  (para ambos  $\theta(\cdot)$  e  $\Theta(\cdot)$ ) o processo é invertível.

# Revisão dos processos estacionários

- Em termos de modelagem, nos interessa processos que apresentem, simultaneamente, as três características.
- Para os processos não estacionários (ARIMA, SARIMA - puro e multiplicativo) não é necessário verificar tais características (somente para os erros/resíduos).

# Exemplo

- Considere o processo (em que  $\epsilon_t \sim RB(0, \sigma^2)$ ):

$$(1 - 0,9B)Y_t = (1 + 0,3B)\epsilon_t$$

- Temos que

$$(1 - 0,9B)Y_t = (1 + 0,3B)\epsilon_t$$

$$Y_t = 0,9Y_{t-1} + 0,3\epsilon_{t-1} + \epsilon_t$$

que corresponde à um processo ARMA(1,1), em que  $\phi = 0,9$  e  $\theta = 0,3$ .



# Exemplo

- Além disso, temos que

$$\phi(z) = 0 \rightarrow 1 - 0,9z = 0 \rightarrow z = \frac{1}{0,9} \approx 1,11$$

assim, como  $|z| > 1$  o processo é estacionário e causal.

- Por outro lado, tem-se que

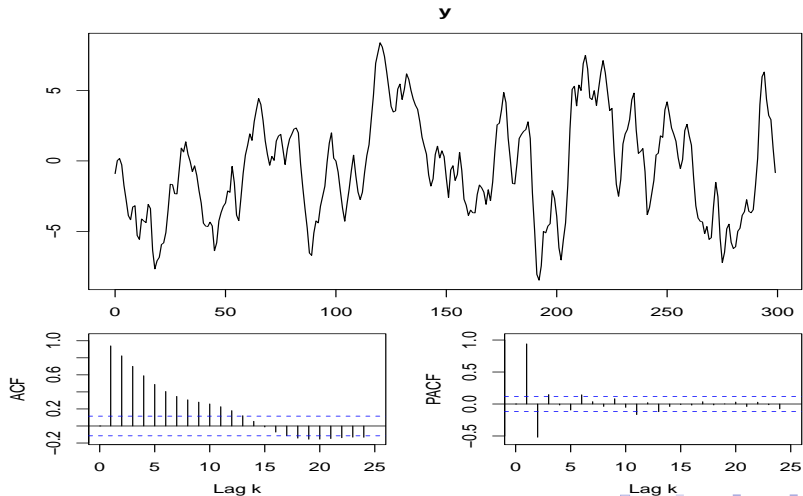
$$\phi(z) = 0 \rightarrow 1 + 0,3z = 0 \rightarrow z = -\frac{1}{0,3} \approx -3,33$$

assim, como  $|z| > 1$  o processo é invertível.

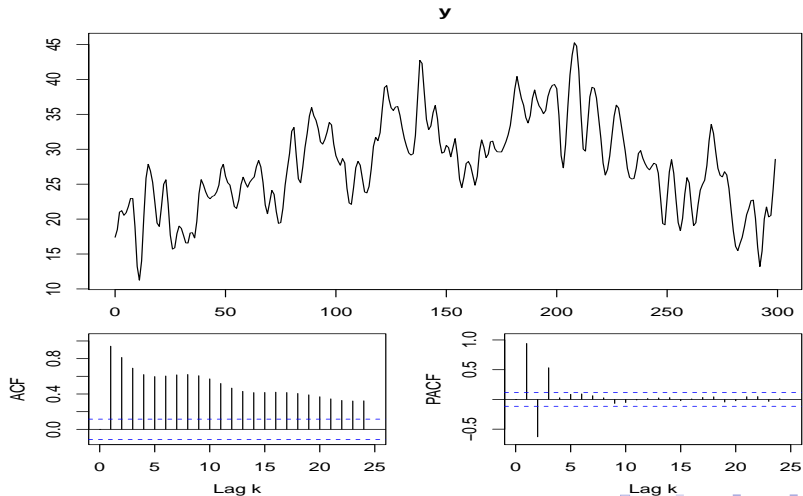
# ST, FAC e FACP - comportamentos gerais

- Um resumo sobre as características esperadas (em geral) para os processos vistos em sala, a respeito de cada um dos aspectos acima pode ser encontrado [aqui](#).

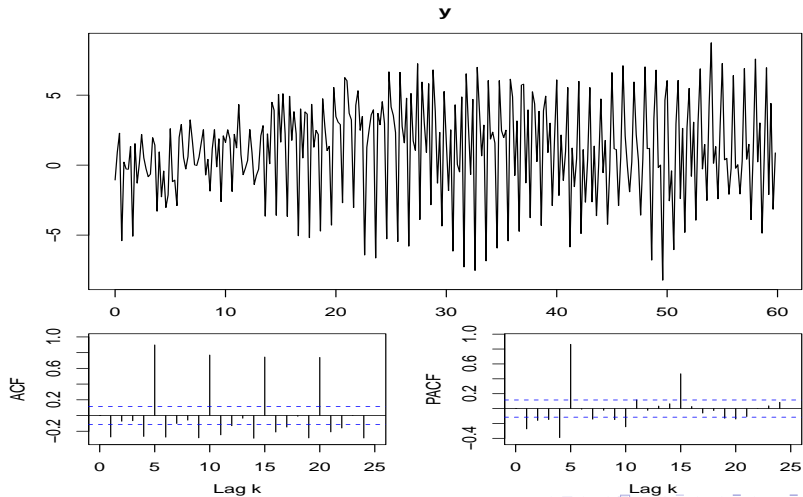
# Exemplo



# Exemplo



# Exemplo



# Estimação

- O método de máxima verossimilhança tende a se comportar melhor do que os métodos: dos momentos e de mínimos quadrados condicionais.
- Tipos de verossimilhanças:
  - Exata: nesse caso, todas (ou o máximo possível) de observações são utilizadas (essencialmente é a que foi considerada no curso).
  - Condicional: as observações iniciais (relativas as ordens  $p$  e  $q$ ) são ou substituídos por valores esperados, ou são assumidas conhecidas, através de escolhas convenientes.
  - Não-condicional: as observações iniciais (relativas as ordens  $p$  e  $q$ ) são geradas através de algoritmos apropriados (“backforecasting” e/ou “backward”).

# Processos dos gráficos anteriores

- Slide 11:  $ARMA(1,2)$  - ST estacionária, em que ambas a FAC e a FACP decaem exponencialmente (equivalente a um processo  $AR(2)$ ?).
- Slide 12:  $ARIMA(1,2)$  - ST não-estacionária, em que a FAC decai lentamente, apresentando valores grandes, enquanto que a FACP apresenta 3 valores significativos (flutuação amostral).
- Slide 13:  $SARMA(3,1)_{S_5}$  - ST estacionária, em que as AC's são (mais) significativas em função da ordem da sazonalidade, tendo a FACP comportamento semelhante à FAC, mas com bem menos autocorrelações significativas.

# Estimação

- Para os modelos ARIMA/SARIMA, em geral, as observações iniciais (de ordem  $d/D$ ) não são consideradas, pois se trabalha com diferenças das observações.
- Para mais detalhes sobre como opera a função `sarima` do pacote `astsa` veja o respectivo manual ([link](#)).



## Exemplo

- Considere uma ST de tamanho  $n$  do seguinte processo - AR(1):  $Y_t = \phi y_{t-1} + \epsilon_t$ ,  $\epsilon_t \sim NID(0, \sigma^2)$ , com  $\sigma^2$  conhecido e  $y_0 \equiv 0$ .
- Temos que:

$$L(\phi) \propto \exp \left\{ -\frac{1}{2\sigma^2} \sum_{t=2}^n (y_t - \phi y_{t-1})^2 \right\}$$

$$\rightarrow l(\phi) = \text{const.} + -\frac{1}{2\sigma^2} \sum_{t=2}^n (y_t - \phi y_{t-1})^2$$

$$\rightarrow S(\phi) = \frac{1}{\sigma^2} \left( \sum_{t=2}^n y_t y_{t-1} - \phi \sum_{t=2}^n y_{t-1}^2 \right)$$

$$\rightarrow H(\phi) = -\frac{1}{\sigma^2} \sum_{t=2}^n y_{t-1}^2$$

# Exemplo

- Portanto, temos que:

$$S(\tilde{\phi}) = 0 \rightarrow \tilde{\phi} = \frac{\sum_{t=2}^n y_t y_{t-1}}{\sum_{t=2}^n y_{t-1}^2}$$

- Por outro lado,

$$H(\tilde{\phi}) = -\frac{1}{\sigma^2} \sum_{t=2}^n y_{t-1}^2 < 0.$$

# Exemplo

- Logo,  $\hat{\phi} = \frac{\sum_{t=2}^n Y_t Y_{t-1}}{\sum_{t=2}^n Y_{t-1}^2}$  é o emv de  $\phi$ .
- Note que a obtenção da distribuição exata (ou mesmo a esperança e variâncias exatas) é bastante complicado.
- Em geral, como mencionado, recorre-se à métodos assintóticos ou numéricos.

# Diagnóstico

- O que usamos no curso (provavelmente, o mais usual) é o segundo resíduo padronizado visto [aqui](#).
- Fizemos vários exemplos ao longo do curso.

# Predição

- AR, MA e ARMA: expressões complicadas, porém dedutíveis, com base nos respectivos modelos.
- $SARMA(p, q)(P, Q)$ : escreve-se como um modelo  $ARMA(p, q)$  com restrições nos parâmetros.
- $ARIMA(p, d, q)$  : escreve-se em função dos modelos  $ARMA(p, q)$ .
- $SARIMA(p, d, q)(P, D, Q)$ : escreve-se em função do modelo  $SARMA(p, q)$  e, depois como um modelo  $ARMA(p, q)$  com restrições nos parâmetros.
- Fizemos vários exemplos ao longo do curso.

# Modelagem

- Atender os objetivos do problema, respeitar a natureza dos dados e buscar modelos parcimoniosos (com ajuste minimamente adequado).
- Fizemos vários exemplos ao longo do curso.