# LISTA 2

# **ANÁLISE DE SÉRIES TEMPORAIS**

Tailine J. S. Nonato

2023-04-01

# Descrição da atividade

Exercícios 2.1, 2.2, 2.4, 2.5 e 2.6 do Cap.2 (pag.20) de Cryer & Chan (2008)

# Exercício 2.1

Suppose E(X) = 2, Var(X) = 9, E(Y) = 0, Var(Y) = 4, and Corr(X, Y) = 0.25. Find:

- a. Var(X+Y)
- b. Cov(X, X + Y)
- c. Corr(X+Y,X-Y)

# Respostas

#### Item A

$${\rm (I)}\ \ Var(X+Y) = Var(X) + Var(Y) + Cov(X+Y)$$

Para encontrar Cov(X + Y), tem-se:

$$Cov(X+Y) = Corr(X,Y) \sqrt{Var(X)Var(Y)}$$

$$Cov(X+Y) = 0.25 \cdot \sqrt{9 \cdot 4}$$

$$Cov(X + Y) = 1.5$$

Substituindo em (I), tem-se:

$$Var(X + Y) = 9 + 4 + 1.5$$

$$Var(X+Y) = 14.5$$

Item B

$$Cov(X, X + Y) = Cov(X, X) + Cov(X, Y)$$

$$Cov(X, X + Y) = Var(X) + Cov(X, Y)$$

$$Cov(X, X + Y) = 9 + 1.5$$

$$Cov(X, X + Y) = 10.5$$

#### Item C

Tem-se que:

(I) 
$$Corr(X+Y,X-Y) = \frac{Cov(X+Y,X-Y)}{\sqrt{Var(X+Y)\cdot Var(X-Y)}}$$

Assim:

i. Pelo Item A,

$$Var(X+Y) = 14.5$$

ii. Calcula-se a variância de X-Y

$$Var(X - Y) = Var(x) + Var(Y) - Cov(X, Y)$$

$$Var(X-Y) = 9 + 4 - 1.5$$

$$Var(X - Y) = 11.5$$

iii. Calcula-se a covariância de X+Y e X-Y:

$$Cov(X+Y,X-Y) = Cov(X,X) - Cov(X,Y) + Cov(X,Y) - Cov(Y,Y)$$

$$Cov(X+Y,X-Y) = Cov(X,X) - Cov(Y,Y)$$

$$Cov(X+Y,X-Y) = Var(X) - Var(Y) \\$$

$$Cov(X+Y, X-Y) = 9-4$$

$$Cov(X+Y,X-Y) = 5$$

Por fim, é possível substituir em (I) de tal forma que:

$$Corr(X+Y,X-Y) = \frac{Cov(X+Y,X-Y)}{\sqrt{Var(X+Y)\cdot Var(X-Y)}}$$

$$Corr(X+Y,X-Y) = \frac{5}{\sqrt{14.5\cdot11.5}}$$
 
$$Corr(X+Y,X-Y) \approx 0.3872$$

# Exercício 2.2

If X and Y are dependent but Var(X) = Var(Y), find Cov(X + Y, X - Y).

#### Respostas

Em passos similares na resolução do Item C, (iii) no Exercício 2.1, tem-se que:

$$Cov(X+Y,X-Y) = Cov(X,X) - Cov(X,Y) + Cov(X,Y) - Cov(Y,Y)$$
 
$$Cov(X+Y,X-Y) = Cov(X,X) - Cov(Y,Y)$$

$$Cov(X + Y, X - Y) = Cov(X, X) - Cov(Y, Y)$$

$$Cov(X+Y,X-Y) = Var(X) - Var(Y) \\$$

Agora, como Var(X) = Var(Y), então:

$$Cov(X+Y,X-Y) = 0$$

#### Exercício 2.4

Let  $e_t$  be a zero mean white noise process. Suppose that the observed process is  $Y_t = e_t + \theta e_{t-1}$ , where  $\theta$  is either 3 or 1/3.

- a. Find the autocorrelation function for  $Y_t$  both when  $\theta = 3$  and when  $\theta = 1/3$ .
- b. You should have discovered that the time series is stationary regardless of the value of  $\theta$  and that the autocorrelation functions are the same for  $\theta=3$  and  $\theta=1/3$ . For simplicity, suppose that the process mean is known to be zero and the variance of  $Y_t$  is known to be 1. You observe the series  $Y_t$  for t=1,2,...,n and suppose that you can produce good estimates of the autocorrelations  $\rho_k$ . Do you think that you could determine which value of  $\theta$  is correct (3 or 1/3) based on the estimate of  $\rho_k$ ? Why or why not?

# Respostas

#### Item A

Sendo  $t,s=0,\pm 1,\pm 2,\dots$ e  $k=\pm 1,\pm 2,\dots,$ a autocovariância será dada pelo sistema:

(I)

$$\gamma_{t,s} = \begin{cases} Var(Y_t) & \text{for} \quad |t-s| = 0 \\ Cov(Y_t, Y_{t-1}) & \text{for} \quad |t-s| = 1 \\ Cov(Y_t, Y_{t-k}) & \text{for} \quad |t-s| > 1 \end{cases}$$

i. Calculando  $Var(Y_t)$ , tem-se que:

$$\begin{split} Var(Y_t) &= Var(e_t + \theta e_{t-1}) \\ Var(Y_t) &= Var(e_t) + \theta^2 Var(e_{t-1}) \\ Var(Y_t) &= (1 + \theta^2)\sigma_e^2 \end{split}$$

ii. Calculando  $Cov(Y_t, Y_{t-1})$ , tem-se que:

$$\begin{split} Cov(Y_t,Y_{t-1}) &= Cov(e_t + \theta e_{t-1}, e_{t-1} + \theta e_{t-2}) \\ Cov(Y_t,Y_{t-1}) &= \theta Var(e_{t-1}) \\ Cov(Y_t,Y_{t-1}) &= \theta \sigma_e^2 \end{split}$$

iii. Por fim, calculando  $Cov(Y_t,Y_{t-k})$ , tem-se que para k>1:

$$Cov(Y_t,Y_{t-k}) = Cov(e_t + \theta e_{t-1}, e_{t-k} + \theta e_{t-k-1})$$
 
$$Cov(Y_t,Y_{t-k}) = 0$$

Logo, substituindo no sistema (I), tem-se que:

$$\gamma_{\rm t,s} = \begin{cases} (1+\theta^2)\sigma_e^2 & \quad \text{for} \quad |t-s| = 0 \\ \theta\sigma_e^2 & \quad \text{for} \quad |t-s| = 1 \\ 0 & \quad \text{for} \quad |t-s| > 1 \end{cases}$$

Assim, como a função de autocorrelação é dada por:

(II) 
$$Corr(Y_t,Y_s) = \frac{Cov(Y_t,Y_s)}{\sqrt{Var(Y_t+Y_s)\cdot Var(Y_t-Y_s)}}$$

Tem-se que:

$$\rho_{\rm t,s} = \begin{cases} 1 & \text{for } |t - s| = 0 \\ \theta/(1 + \theta^2) & \text{for } |t - s| = 1 \\ 0 & \text{for } |t - s| > 1 \end{cases}$$

Substituindo as informações em (II), para ambos  $\theta=3$  e  $\theta=1/3$ , a equação  $\theta/(1+\theta^2)=0.3$ , assim, sem diferenciação de casos:

$$\rho_{\rm t,s} = \begin{cases} 1 & \text{for} & |t-s| = 0 \\ 0.3 & \text{for} & |t-s| = 1 \\ 0 & \text{for} & |t-s| > 1 \end{cases}$$

#### Item B

Como a autocorrelação é a mesma para  $\theta=3$  e  $\theta=1/3$ , usar a estimação de  $\rho_k$  não traz informação suficiente para determinar qual dos valores de  $\theta$  seria o correto.

#### Exercício 2.5

Suppose  $Y_t = 5 + 2t + X_t$ , where  $X_t$  is a zero-mean stationary series with autocovariance function  $\gamma_k$ .

- a. Find the mean function for  $Y_t$ .
- b. Find the autocovariance function for  $Y_t$ .
- c. Is  $Y_t$  stationary? Why or why not?

### Respostas

#### Item A

$$\mu_t = E(Y_t)$$

$$\mu_t = E(5 + 2t + X_t)$$

$$\mu_t = 5 + 2t + E(X_t)$$

Como dito no enunciado,  $X_t$  tem média zero, então:

$$\mu_t = 5 + 2t$$

#### Item B

Sendo 
$$t=0,\pm 1,\pm 2,\ldots$$
 e  $k=\pm 1,\pm 2,\ldots$  
$$Cov(Y_t,Y_{t-k})=Cov(5+2t+X_T,5+2(t-k)+X_{t-k})$$
 
$$Cov(Y_t,Y_{t-k})=Cov(X_t,X_{t-k})$$
 
$$Cov(Y_t,Y_{t-k})=\gamma_k$$

Conclui-se assim que a autovariância de  $Y_t$  é a mesma que a de  $X_t.$ 

#### Item C

Por ter um termo que depende do tempo, "2t",  $Y_t$  não é estacionária, já que esse termo faz com que a média não seja constante. E como visto em sala, a série é estacionária se  $E(Y_t) = \mu$  para todo t.

# Exercício 2.6

Let  $X_t$  be a stationary time series, and define

$$Y_t = \begin{cases} X_t & \text{for } t \text{ odd} \\ X_t + 3 & \text{for } t \text{ even} \end{cases}$$

- a. Show that  $Cov(Y_t,Y_t{-}k)$  is free of t for all lags k.
- b. Is  $Y_t$  stationary?

# Respostas

#### Item A

i. Se t par e k par:

$$Cov(Y_t, Y_{t_k}) = Cov(X_t + 3, X_{t_k} + 3)$$
 
$$Cov(Y_t, Y_{t_k}) = Cov(X_t, X_{t_k})$$

ii. Se t par e k impar:

$$Cov(Y_t, Y_{t_k}) = Cov(X_t + 3, X_{t_k})$$
 
$$Cov(Y_t, Y_{t_k}) = Cov(X_t, X_{t_k})$$

iii. Se t ímpar e k par:

$$Cov(Y_t, Y_{t_k}) = Cov(X_t, X_{t_k})$$

iv. Se t ímpar e k ímpar:

$$Cov(Y_t, Y_{t_k}) = Cov(X_t, X_{t_k} + 3)$$
 
$$Cov(Y_t, Y_{t_t}) = Cov(X_t, X_{t_t})$$

 $X_t$ é estacionária, logo  $Cov(X_t,X_{t_k})$ não depende de t. Assim, como disposto acima  $Cov(Y_t,Y_{t_k})$  também não depende de t.

#### Item B

Apesar de no item anterior ser possível mostrar que  $Cov(Y_t,Y_{t_k})$  não depende de t, o mesmo não ocorre com a média de  $Y_t.$ 

Dado que  $X_t$  é estacionária, a média  $\overline{X}$  é constante de tal forma que:

$$E(Y_t) = \begin{cases} \overline{X} & \text{se } t \text{ par} \\ \overline{X} + 3 & \text{se } t \text{ impar} \end{cases}$$

Assim,  $E(Y_t)$ não é constante para todo t,logo  $Y_t$ não é estacionária.