# **Econometria de Séries Temporais**

Estacionariedade em séries de tempo: simulações

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

### **Fundamentos**

• Qual a probabilidade de uma queda no preço de uma ação em 12 meses?

- Qual a probabilidade de uma queda no preço de uma ação em 12 meses?
- Qual a probabilidade de uma queda no preço de uma ação em 12 meses, sabendo que houve uma queda na confiança do consumidor?

- Qual a probabilidade de uma queda no preço de uma ação em 12 meses?
- Qual a probabilidade de uma queda no preço de uma ação em 12 meses, sabendo que houve uma queda na confiança do consumidor?

Em qual dos dois casos nós temos mais informações?

- Qual a probabilidade de uma queda no preço de uma ação em 12 meses?
- Qual a probabilidade de uma queda no preço de uma ação em 12 meses, sabendo que houve uma queda na confiança do consumidor?

Em qual dos dois casos nós temos mais informações?

$$P(A|B) = \frac{P(A,B)}{P(B)}$$

• 
$$P(A|B)P(B) = P(B|A)P(A)$$
.

- P(A|B)P(B) = P(B|A)P(A).
- $\forall$  eventos mutualmente excludentes e exaustivos  $A_1, A_2, ..., A_n$ , temos:

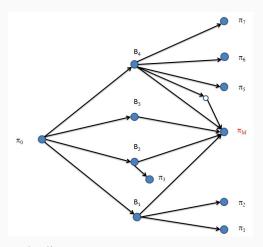
- P(A|B)P(B) = P(B|A)P(A).
- $\forall$  eventos mutualmente excludentes e exaustivos  $A_1, A_2, ..., A_n$ , temos:

(i) 
$$P(A_1|B) + P(A_2|B) + ... + P(A_n|B) = 1$$
.

- P(A|B)P(B) = P(B|A)P(A).
- $\forall$  eventos mutualmente excludentes e exaustivos  $A_1, A_2, ..., A_n$ , temos:
  - (i)  $P(A_1|B) + P(A_2|B) + ... + P(A_n|B) = 1$ .
  - (ii)  $\sum_{i=1}^{n} P(B|A_i)P(A_i) = P(B)$

### Exercício - Projeção de inflação

Você quer projetar a inflação do ano que vem e o seu modelo produz alguns cenários, conforme a figura ao lado. Partindo do ponto  $\pi_0$ , qual é a probabilidade de atingir a meta  $(\pi_M)$ 



(Inspirado no exemplo 1 do capítulo 3 de Rozanov (2013)).

## Exercício - Projeção de inflação

• Resposta: 0.5583

## Exercício - Projeção de inflação

• Resposta: 0.5583

Onde temos mais informação: em  $\pi_0$  ou em  $B_2$ ?

Seja  $y_t$  uma variavel aleatória tal que a sua experança incondicional é dada por:

•  $E[y_t|\Omega] = E[y_t]$ , onde  $\Omega$  representa o **espaço amostral**.

- $E[y_t|\Omega] = E[y_t]$ , onde  $\Omega$  representa o **espaço amostral**.
- A lei das expectativas totais nos diz que  $E[E[y_t|\Omega]] = E[y_t|\Omega] = E[y_t].$

- $E[y_t|\Omega] = E[y_t]$ , onde  $\Omega$  representa o **espaço amostral**.
- A lei das expectativas totais nos diz que

$$E[E[y_t|\Omega]] = E[y_t|\Omega] = E[y_t].$$

• 
$$E[y_t|\Omega] = E[0.5 + \varepsilon_t|\Omega]$$

- $E[y_t|\Omega] = E[y_t]$ , onde  $\Omega$  representa o **espaço amostral**.
- A lei das expectativas totais nos diz que

$$E[E[y_t|\Omega]] = E[y_t|\Omega] = E[y_t].$$

• 
$$E[y_t|\Omega] = E[0.5 + \varepsilon_t|\Omega] = E[0.5 + \varepsilon_t]$$

- $E[y_t|\Omega] = E[y_t]$ , onde  $\Omega$  representa o **espaço amostral**.
- A lei das expectativas totais nos diz que

$$E[E[y_t|\Omega]] = E[y_t|\Omega] = E[y_t].$$

• 
$$E[y_t|\Omega] = E[0.5 + \varepsilon_t|\Omega] = E[0.5 + \varepsilon_t] = E[0.5] + E[\varepsilon_t]$$

- $E[y_t|\Omega] = E[y_t]$ , onde  $\Omega$  representa o **espaço amostral**.
- A lei das expectativas totais nos diz que

$$E[E[y_t|\Omega]] = E[y_t|\Omega] = E[y_t].$$

• 
$$E[y_t|\Omega] = E[0.5 + \varepsilon_t|\Omega] = E[0.5 + \varepsilon_t] = E[0.5] + E[\varepsilon_t] = 0.5$$

- $E[y_t|\Omega] = E[y_t]$ , onde  $\Omega$  representa o **espaço amostral**.
- A lei das expectativas totais nos diz que

$$E[E[y_t|\Omega]] = E[y_t|\Omega] = E[y_t].$$

• 
$$E[y_t|\Omega] = E[0.5 + \varepsilon_t|\Omega] = E[0.5 + \varepsilon_t] = E[0.5] + E[\varepsilon_t] = 0.5$$

• 
$$E[y_t|\Omega] = E[0.5 + 0.8y_{t-1} + \varepsilon_t|\Omega]$$

- $E[y_t|\Omega] = E[y_t]$ , onde  $\Omega$  representa o **espaço amostral**.
- A lei das expectativas totais nos diz que

$$E[E[y_t|\Omega]] = E[y_t|\Omega] = E[y_t].$$

• 
$$E[y_t|\Omega] = E[0.5 + \varepsilon_t|\Omega] = E[0.5 + \varepsilon_t] = E[0.5] + E[\varepsilon_t] = 0.5$$

• 
$$E[y_t|\Omega] = E[0.5 + 0.8y_{t-1} + \varepsilon_t|\Omega] = E[0.5 + 0.8y_{t-1} + \varepsilon_t]$$

Seja  $y_t$  uma variavel aleatória tal que a sua experança incondicional é dada por:

- $E[y_t|\Omega] = E[y_t]$ , onde  $\Omega$  representa o **espaço amostral**.
- A lei das expectativas totais nos diz que

$$E[E[y_t|\Omega]] = E[y_t|\Omega] = E[y_t].$$

• 
$$E[y_t|\Omega] = E[0.5 + \varepsilon_t|\Omega] = E[0.5 + \varepsilon_t] = E[0.5] + E[\varepsilon_t] = 0.5$$

• 
$$E[y_t|\Omega] = E[0.5 + 0.8y_{t-1} + \varepsilon_t|\Omega] = E[0.5 + 0.8y_{t-1} + \varepsilon_t]$$
  
=  $E[0.5] + E[0.8y_{t-1}] + E[\varepsilon_t]$ 

7

Seja  $y_t$  uma variavel aleatória tal que a sua experança **incondicional** é dada por:

- $E[y_t|\Omega] = E[y_t]$ , onde  $\Omega$  representa o **espaço amostral**.
- A lei das expectativas totais nos diz que

$$E[E[y_t|\Omega]] = E[y_t|\Omega] = E[y_t].$$

• 
$$E[y_t|\Omega] = E[0.5 + \varepsilon_t|\Omega] = E[0.5 + \varepsilon_t] = E[0.5] + E[\varepsilon_t] = 0.5$$

• 
$$E[y_t|\Omega] = E[0.5 + 0.8y_{t-1} + \varepsilon_t|\Omega] = E[0.5 + 0.8y_{t-1} + \varepsilon_t]$$
  
=  $E[0.5] + E[0.8y_{t-1}] + E[\varepsilon_t] = 2.5$ 

7

Seja  $y_t$  uma variavel aleatória tal que a sua experança **incondicional** é dada por:

- $E[y_t|\Omega] = E[y_t]$ , onde  $\Omega$  representa o **espaço amostral**.
- A lei das expectativas totais nos diz que

$$E[E[y_t|\Omega]] = E[y_t|\Omega] = E[y_t].$$

• 
$$E[y_t|\Omega] = E[0.5 + \varepsilon_t|\Omega] = E[0.5 + \varepsilon_t] = E[0.5] + E[\varepsilon_t] = 0.5$$

• 
$$E[y_t|\Omega] = E[0.5 + 0.8y_{t-1} + \varepsilon_t|\Omega] = E[0.5 + 0.8y_{t-1} + \varepsilon_t]$$
  
=  $E[0.5] + E[0.8y_{t-1}] + E[\varepsilon_t] = 2.5$ 

O último resultado assume que  $E[y_t] = E[y_{t-1}]$ . Será que faz sentido?

Um dos principais conceitos da econometria de séries temporais é o de **estacionariedade**.

Um dos principais conceitos da econometria de séries temporais é o de **estacionariedade**. Por quê?

Um dos principais conceitos da econometria de séries temporais é o de **estacionariedade**. Por quê? Porque é fundamental para compreendermos o **processo gerador dos dados** (PGD).

Um dos principais conceitos da econometria de séries temporais é o de **estacionariedade**. Por quê? Porque é fundamental para compreendermos o **processo gerador dos dados** (PGD). Trabalhemos com quatro exemplos análogos aos apresentados na Figura 1.1 de Bueno (2012).

• 
$$y_t = 0.5t + \varepsilon_t$$

- $y_t = 0.5t + \varepsilon_t$
- $y_t = 0.5t + y_{t-1} + \varepsilon_t$

- $y_t = 0.5t + \varepsilon_t$
- $y_t = 0.5t + y_{t-1} + \varepsilon_t$
- $y_t = y_{t-1} + \varepsilon_t$

- $y_t = 0.5t + \varepsilon_t$
- $y_t = 0.5t + y_{t-1} + \varepsilon_t$
- $y_t = y_{t-1} + \varepsilon_t$
- $y_t = 0.5 + 0.8y_{t-1} + \varepsilon_t$

#### Processo estocásticos

Com base no exemplo do primeiro capítulo de Bueno (2012), trabalhemos com quatro processos estocásticos:

- $y_t = 0.5t + \varepsilon_t$
- $y_t = 0.5t + y_{t-1} + \varepsilon_t$
- $y_t = y_{t-1} + \varepsilon_t$
- $y_t = 0.5 + 0.8y_{t-1} + \varepsilon_t$

Vamos assumir que  $\varepsilon \sim N(0, \sigma^2)$  com  $\sigma^2 = 0.5^2$ .

#### Exercício 1

Calcule a esperança incondicional de  $y_t$  quando:

a) 
$$y_t = 0.5t + \varepsilon_t$$

b) 
$$y_t = 0.5t + y_{t-1} + \varepsilon_t$$

c) 
$$y_t = y_{t-1} + \varepsilon_t$$

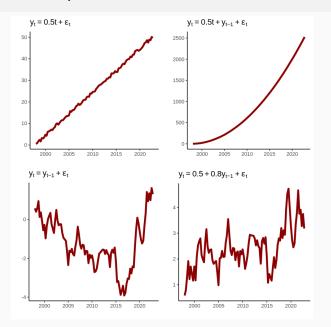
d) 
$$y_t = 0.5 + 0.8y_{t-1} + \varepsilon_t$$

#### Exercício 2

Simule uma sequência de choques aleatórios e, a partir dela, a série temporal de  $y_t$  quando (assuma o mesmo  $y_0$  em todas as simulações):

- a)  $y_t = 0.5t + \varepsilon_t$
- b)  $y_t = 0.5t + y_{t-1} + \varepsilon_t$
- c)  $y_t = y_{t-1} + \varepsilon_t$
- d)  $y_t = 0.5 + 0.8y_{t-1} + \varepsilon_t$

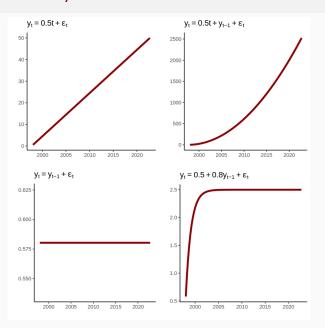
## Exercício 2 – Solução



#### Exercício 3

Refaça as simulações anteriores, mas considere **apenas o choque no primeiro período** (ou seja, em todos os outros períodos, os choques serão iguais à zero). Quais séries são mais impactadas? Por quê? Explique o comportamento de cada uma das séries.

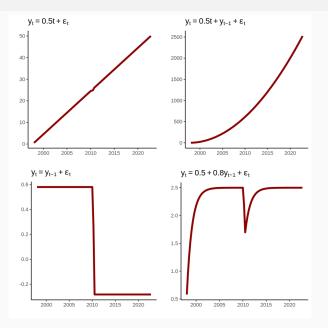
## Exercício 3 - Solução



#### Exercício 4

Refaça as simulações anteriores, mas considere **três choques**: no primeiro período e nos períodos 50 e 51. Explique o comportamento de cada uma das séries.

## Exercício 4 - Solução



Uma série é fracamente estacionária se e somente se:

• 
$$E[y^2] < \infty$$

Uma série é fracamente estacionária se e somente se:

- $E[y^2] < \infty$   $E[y] = \mu, \forall t$

Uma série é fracamente estacionária se e somente se:

- $E[y^2] < \infty$
- $E[y] = \mu, \forall t$   $E[(y_t \mu)(y_{t-j} \mu)] = \gamma_j$

Ou seja,

Ou seja,

Segundo momento finito.

### Ou seja,

- Segundo momento finito.
- Expectativa incondicional (média) igual para todos os períodos
   t.

## Ou seja,

- Segundo momento finito.
  - Expectativa incondicional (média) igual para todos os períodos t.
- A autocovariância não depende do tempo (t) e sim da distância (j) entre as observações.

## Tipos de séries

- Estacionárias:
  - $y_t = 0.5 + 0.8y_{t-1} + \varepsilon_t$
  - $y_t = 0.5 + \varepsilon_t$
- Não-Estacionárias:
  - $y_t = 0.5t + \varepsilon_t$
  - $y_t = 0.5t + y_{t-1} + \varepsilon_t$
  - $y_t = y_{t-1} + \varepsilon_t$

## Tipos de séries

#### Estacionárias:

- $y_t = 0.5 + 0.8y_{t-1} + \varepsilon_t$
- $y_t = 0.5 + \varepsilon_t$

#### Não-Estacionárias:

- $y_t = 0.5t + \varepsilon_t$
- $y_t = 0.5t + y_{t-1} + \varepsilon_t$
- $y_t = y_{t-1} + \varepsilon_t$

Como vimos, isso faz toda diferença na dinâmica da série e, portanto, no modelo utilizado para capturar o PGD.

Uma série é estritamente estacionária se e somente se:

A função de distribuição conjunta de  $\{y_{t_i}\}_{i=1}^k$  é igual à função de distribuição conjunta de  $\{y_{t_i+h}\}_{i=1}^k$ ,  $h \in \mathbb{Z}$ . De outra maneira:  $F(y_{t_1}, y_{t_2}, \dots, y_{t_k}) = F(y_{t_1+h}, y_{t_2+h}, \dots, y_{t_k+h})$ 

Ou seja,

Ou seja, para quaisquer dois (ou mais) intervalos,

Ou seja, para quaisquer dois (ou mais) intervalos, na população teremos o mesmo PGD

Ou seja, para quaisquer dois (ou mais) intervalos, na população teremos o mesmo PGD e na amostra, estatísticas semelhantes.

Ou seja, para quaisquer dois (ou mais) intervalos, na população teremos o mesmo PGD e na amostra, estatísticas semelhantes.

Além de estacionariedade, precisamos de algo mais?

Seja  $y_t$  uma variavel aleatória tal que a sua média temporal,  $\overline{y}^s$ , para um dado estado da natureza s é dada por:

Seja  $y_t$  uma variavel aleatória tal que a sua média temporal,  $\overline{y}^s$ , para um dado estado da natureza s é dada por:

$$\overline{y}^s = \frac{1}{T} \sum_{t=1}^T y^s$$

Seja  $y_t$  uma variavel aleatória tal que a sua média temporal,  $\overline{y}^s$ , para um dado estado da natureza s é dada por:

$$\overline{y}^s = \frac{1}{T} \sum_{t=1}^T y^s$$

O processo estocástico fracamente estacionário é ergódigo se

$$E[\overline{y}^s] = plim \frac{1}{T} \sum_{t=1}^{T} y^s = plim \frac{1}{S} \sum_{t=1}^{S} y^s = E[y_t]$$

Seja  $y_t$  uma variavel aleatória tal que a sua média temporal,  $\overline{y}^s$ , para um dado estado da natureza s é dada por:

$$\overline{y}^s = \frac{1}{T} \sum_{t=1}^T y^s$$

O processo estocástico fracamente estacionário é ergódigo se

$$E[\overline{y}^s] = plim \frac{1}{T} \sum_{t=1}^{T} y^s = plim \frac{1}{S} \sum_{t=1}^{S} y^s = E[y_t]$$

Ou seja,

Ou seja, a média temporal converge para a esperança incondicional.

Ou seja, a média temporal converge para a esperança incondicional.

Para haver ergodicidade, deve-se haver estacionariedade fraca. O contrário não é verdadeiro. Veja o exemplo 2.7 de Bueno (2012).

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

#### Referências

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

Rozanov, Yurii A. 2013. *Probability Theory: A Concise Course.* Courier Corporation.