

# 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

---

## Probabilidade condicional

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

## Probabilidade condicional

- 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?

## Probabilidade condicional

- 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?

## Probabilidade condicional

- 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?

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

# Probabilidade condicional



- $P(A|B)P(B) = P(B|A)P(A).$

# Probabilidade condicional

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

## Probabilidade condicional

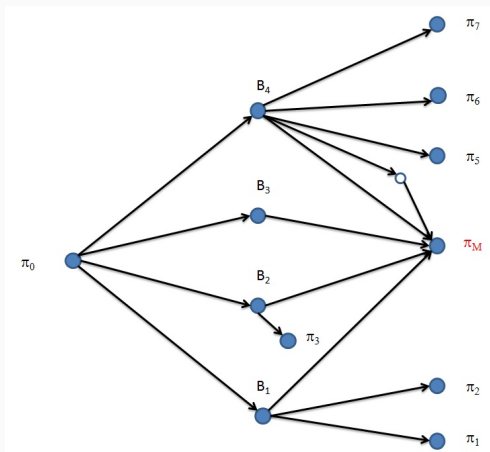
- $P(A|B)P(B) = P(B|A)P(A)$ .
- $\forall$  eventos mutuamente excludentes e exaustivos  $A_1, A_2, \dots, A_n$ , temos:
  - (i)  $P(A_1|B) + P(A_2|B) + \dots + P(A_n|B) = 1$ .

## Probabilidade condicional

- $P(A|B)P(B) = P(B|A)P(A)$ .
- $\forall$  eventos mutualmente excludentes e exaustivos  $A_1, A_2, \dots, A_n$ , temos:
  - (i)  $P(A_1|B) + P(A_2|B) + \dots + P(A_n|B) = 1$ .
  - (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: 0.5

## Exercício – Projeção de inflação

- Resposta: 0.5

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

## Esperança e esperança condicional (Bueno 2012)

Seja  $y_t$  uma variável aleatória tal que a sua esperança **incondicional** é dada por:



## Esperança e esperança condicional (Bueno 2012)

Seja  $y_t$  uma variável aleatória tal que a sua esperança **incondicional** é dada por:

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

## Esperança e esperança condicional (Bueno 2012)

Seja  $y_t$  uma variável aleatória tal que a sua esperança **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
$$E[E[y_t|\Omega]] = E[y_t|\Omega] = E[y_t].$$

## Esperança e esperança condicional (Bueno 2012)

Seja  $y_t$  uma variável aleatória tal que a sua esperança **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

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

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

## Esperança e esperança condicional (Bueno 2012)

Seja  $y_t$  uma variável aleatória tal que a sua esperança **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
$$E[E[y_t|\Omega]] = E[y_t|\Omega] = E[y_t].$$
  - $E[y_t|\Omega] = E[0.5 + \varepsilon_t|\Omega] = E[0.5 + \varepsilon_t]$

## Esperança e esperança condicional (Bueno 2012)

Seja  $y_t$  uma variável aleatória tal que a sua esperança **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

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

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

## Esperança e esperança condicional (Bueno 2012)

Seja  $y_t$  uma variável aleatória tal que a sua esperança **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

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

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

## Esperança e esperança condicional (Bueno 2012)

Seja  $y_t$  uma variável aleatória tal que a sua esperança **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
$$E[E[y_t|\Omega]] = E[y_t|\Omega] = E[y_t].$$
  - $E[y_t|\Omega] = E[0.5 + \varepsilon_t|\Omega] = E[0.5 + \varepsilon_t] = E[0.5] + E[\varepsilon_t] = 0.5$
- $E[y_t|\Omega] = E[0.5 + 0.8y_{t-1} + \varepsilon_t|\Omega]$

## Esperança e esperança condicional (Bueno 2012)

Seja  $y_t$  uma variável aleatória tal que a sua esperança **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
$$E[E[y_t|\Omega]] = E[y_t|\Omega] = E[y_t].$$
  - $E[y_t|\Omega] = E[0.5 + \varepsilon_t|\Omega] = E[0.5 + \varepsilon_t] = E[0.5] + E[\varepsilon_t] = 0.5$
- $E[y_t|\Omega] = E[0.5 + 0.8y_{t-1} + \varepsilon_t|\Omega] = E[0.5 + 0.8y_{t-1} + \varepsilon_t]$



## Esperança e esperança condicional (Bueno 2012)

Seja  $y_t$  uma variável aleatória tal que a sua esperança **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
$$E[E[y_t|\Omega]] = E[y_t|\Omega] = E[y_t].$$
  - $E[y_t|\Omega] = E[0.5 + \varepsilon_t|\Omega] = E[0.5 + \varepsilon_t] = E[0.5] + E[\varepsilon_t] = 0.5$
- $E[y_t|\Omega] = E[0.5 + 0.8y_{t-1} + \varepsilon_t|\Omega] = E[0.5 + 0.8y_{t-1} + \varepsilon_t]$ 
$$= E[0.5] + E[0.8y_{t-1}] + E[\varepsilon_t]$$

## Esperança e esperança condicional (Bueno 2012)

Seja  $y_t$  uma variável aleatória tal que a sua esperança **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
$$E[E[y_t|\Omega]] = E[y_t|\Omega] = E[y_t].$$
  - $E[y_t|\Omega] = E[0.5 + \varepsilon_t|\Omega] = E[0.5 + \varepsilon_t] = E[0.5] + E[\varepsilon_t] = 0.5$
- $E[y_t|\Omega] = E[0.5 + 0.8y_{t-1} + \varepsilon_t|\Omega] = E[0.5 + 0.8y_{t-1} + \varepsilon_t]$ 
$$= E[0.5] + E[0.8y_{t-1}] + E[\varepsilon_t] = 2.5$$

## Esperança e esperança condicional (Bueno 2012)

Seja  $y_t$  uma variável aleatória tal que a sua esperança **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?

# Estacionariedad

---

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).



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

- $y_t = 0.5t + \varepsilon_t$

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

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

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

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

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

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

Com base no exemplo do primeiro capítulo de Bueno (2012), trabalhem 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)  $y_t = 0.5 + 0.8y_{t-1} + \varepsilon_t$

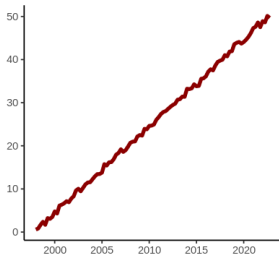
## Exercício 2

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):

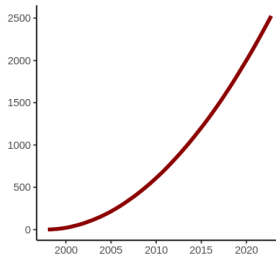
- a)  $y_t = 0.5t + \varepsilon_t$
- b)  $y_t = 0.5t + y_{t-1} + \varepsilon_t$
- c)  $y_t = y_{t-1} + \varepsilon_t$
- d)  $y_t = 0.5 + 0.8y_{t-1} + \varepsilon_t$

## Exercício 2 – Solução

$$y_t = 0.5t + \varepsilon_t$$



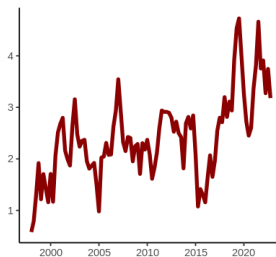
$$y_t = 0.5t + y_{t-1} + \varepsilon_t$$



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



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



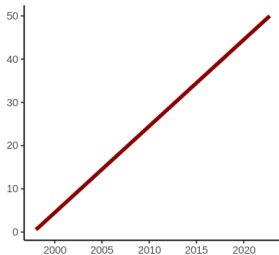


## Exercício 3

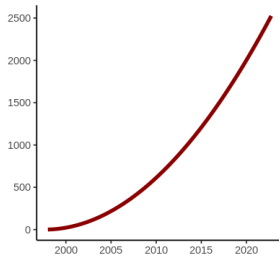
Refaça as simulações anteriores, mas considere **apenas o choque no primeiro período** (ou seja, em todos os outros períodos, os choques serão iguais à zero). Quais séries são mais impactadas? Por quê? Explique o comportamento de cada uma das séries.

## Exercício 3 – Solução

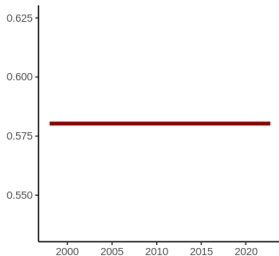
$$y_t = 0.5t + \varepsilon_t$$



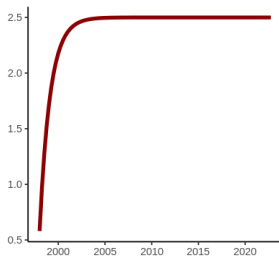
$$y_t = 0.5t + y_{t-1} + \varepsilon_t$$



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



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

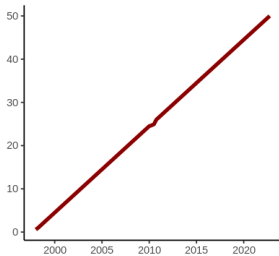


## Exercício 4

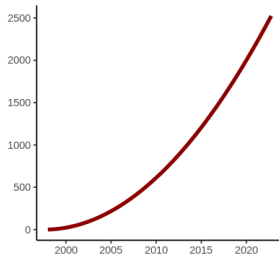
Refaça as simulações anteriores, mas considere **três choques**: no primeiro período e nos períodos 50 e 51. Explique o comportamento de cada uma das séries.

## Exercício 4 – Solução

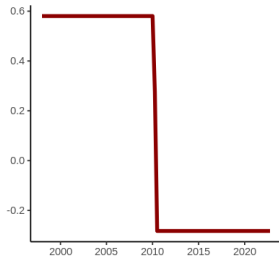
$$y_t = 0.5t + \varepsilon_t$$



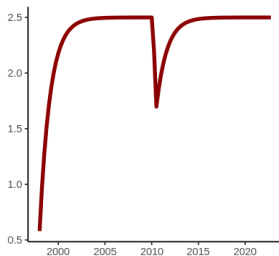
$$y_t = 0.5t + y_{t-1} + \varepsilon_t$$



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



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



## Estacionariedade fraca (Bueno 2012)

Uma série é **fracamente estacionária** se e somente se:

- $E[y^2] < \infty$

## Estacionariedade fraca (Bueno 2012)

Uma série é **fracamente estacionária** se e somente se:

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

## Estacionariedade fraca (Bueno 2012)

Uma série é **fracamente estacionária** se e somente se:

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

## Estacionariedade fraca (Bueno 2012)

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.

- **Estacionárias:**

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

- **Não-Estacionárias:**

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

- **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.

## Estacionariedade estrita (Bueno 2012)

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,

## Estacionariedade estrita (Bueno 2012)

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.

## Estacionariedade estrita (Bueno 2012)

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 variável aleatória tal que a sua média temporal,  $\bar{y}^s$ , para um dado estado da natureza  $s$  é dada por:

## Ergodicidade (Bueno 2012)

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

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

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

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

O processo estocástico fracamente estacionário é ergódico se

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

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

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

O processo estocástico fracamente estacionário é ergódico se

$$E[\bar{y}^s] = \text{plim}_{T \rightarrow \infty} \frac{1}{T} \sum_{t=1}^T y_t^s = \text{plim}_{S \rightarrow \infty} \frac{1}{S} \sum_{s=1}^S y_t^s = E[y_t]$$

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!!!!

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

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