

Médias Móveis

Prof. Renzo Flores-Ortiz

- **Modelo de Médias Móveis** (Moving Average - MA) é um modelo estocástico de série temporal² em que o valor atual da série (X_t) é expresso como uma **combinação linear (ou média ponderada) de erros aleatórios passados**, também chamados de choques ou inovações.

- **Definição:** O modelo de médias móveis de ordem q , denotado por $MA(q)$, é definido como:

$$X_t = \mu + \varepsilon_t + \theta_1 \varepsilon_{t-1} + \theta_2 \varepsilon_{t-2} + \dots + \theta_q \varepsilon_{t-q}$$

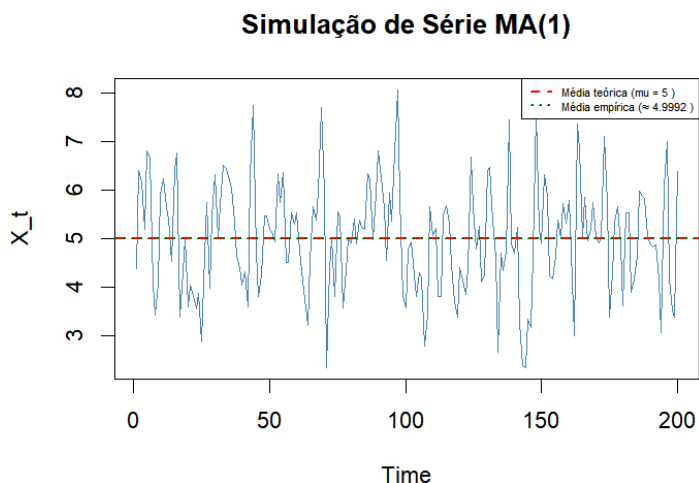
Onde:

- X_t : valor da série no tempo t
- μ : média da série
- ε_t : termo de erro aleatório assumido como ruído branco, ou seja, uma sequência de erros aleatórios com média zero, variância constante e ausência de autocovariância entre diferentes períodos.
- $\theta_1, \theta_2, \dots, \theta_n$: coeficientes do modelo
- q : ordem do modelo (quantos erros passados são usados)

Exemplo: MA(1)

$$X_t = \mu + \varepsilon_t + \theta_1 \varepsilon_{t-1}$$

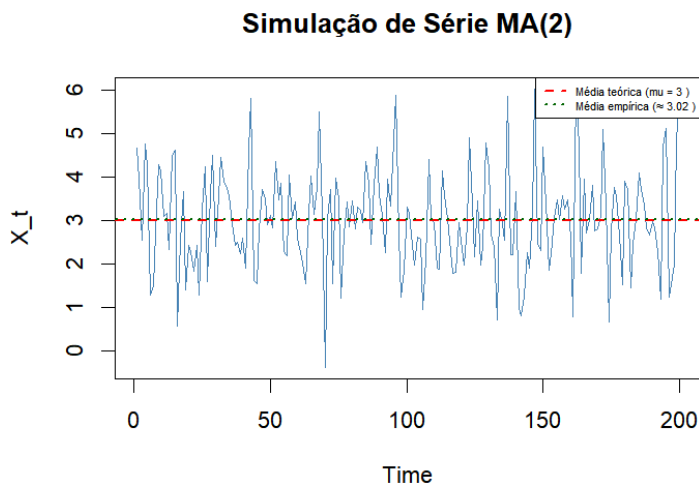
- Isso significa que o valor observado em t depende do erro aleatório atual e do erro do período anterior.



Exemplo: MA(2)

$$X_t = \mu + \varepsilon_t + \theta_1 \varepsilon_{t-1} + \theta_2 \varepsilon_{t-2}$$

- Isso significa que o valor observado em t depende do erro aleatório atual e dos erros ocorridos nos dois períodos anteriores.



Uma série que segue o modelo de médias móveis é estacionária?

5

- Um modelo MA(q) é definido como:

$$X_t = \mu + \varepsilon_t + \theta_1 \varepsilon_{t-1} + \theta_2 \varepsilon_{t-2} + \dots + \theta_q \varepsilon_{t-q}$$

- Ou, de forma mais compacta:

$$X_t = \mu + \sum_{i=0}^q \theta_i \varepsilon_{t-i}$$

- A **média** de X_t é dada por:

$$E[X_t] = E\left[\mu + \sum_{i=0}^q \theta_i \varepsilon_{t-i}\right] = E[\mu] + E\left[\sum_{i=0}^q \theta_i \varepsilon_{t-i}\right] = \mu + \sum_{i=1}^q \theta_i E[\varepsilon_{t-i}] = \mu + \sum_{i=1}^q \theta_i 0 = \mu$$

- A média de X_t é constante ao longo do tempo e igual ao valor médio da série.

6

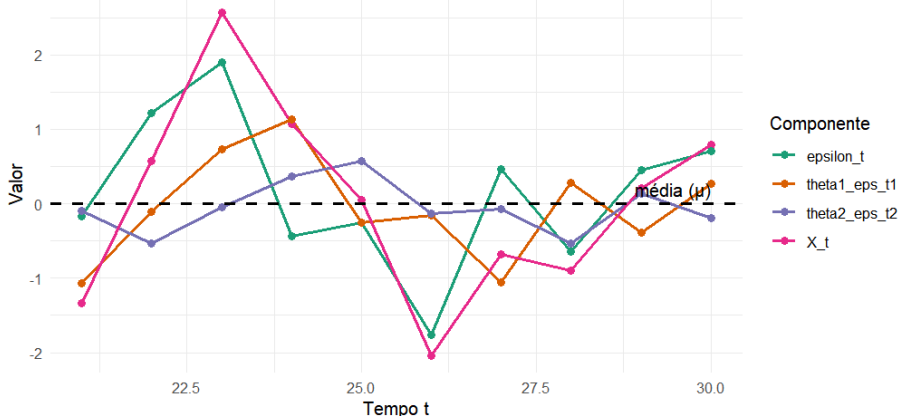
Se a média da série é constante, por que o modelo se chama média móvel (moving average)?

- A expressão "**média móvel**", no nome "**modelo de média móvel**", não se refere à média da série X_t — que, de fato, é **constante** —, mas sim à **forma como X_t é construído a partir de uma média (ou soma ponderada) de erros passados que se desloca no tempo.**

Construção da Série MA(2)

X_t é uma média ponderada de erros passados — mas sua média esperada é constante

7



- A imagem acima mostra, de forma intuitiva, como cada ponto da série X_t em um modelo **MA(2)** é construído como:

$$X_t = \mu + \varepsilon_t + \theta_1 \varepsilon_{t-1} + \theta_2 \varepsilon_{t-2}$$

- As linhas verde, laranja e roxo representam contribuições dos **erros atuais e passados**. Essas três contribuições **se movem com o tempo**, pois a cada novo t , os ruídos utilizados na fórmula são deslocados uma posição à frente. Por isso, chamamos o modelo de **média móvel** — mesmo que a média esperada da série X_t seja constante.

Uma série que segue o modelo de médias móveis é estacionária?

8

- Um modelo MA(q) é definido como:

$$X_t = \mu + \varepsilon_t + \theta_1 \varepsilon_{t-1} + \theta_2 \varepsilon_{t-2} + \dots + \theta_q \varepsilon_{t-q}$$

- Ou, de forma mais compacta:

$$X_t = \mu + \sum_{i=0}^q \theta_i \varepsilon_{t-i}$$

- A **variância** de X_t é dada por:

$$\begin{aligned} \text{Var}[X_t] &= \text{Var}\left[\mu + \sum_{i=0}^q \theta_i \varepsilon_{t-i}\right] = \text{Var}[\mu] + \text{Var}\left[\sum_{i=0}^q \theta_i \varepsilon_{t-i}\right] = 0 + \sum_{i=0}^q \text{Var}(\theta_i \varepsilon_{t-i}) = \sum_{i=1}^q \theta_i^2 \text{Var}(\varepsilon_{t-i}) \\ &= \sigma^2 \sum_{i=1}^q \theta_i^2 \end{aligned}$$

- A variância de X_t é constante ao longo do tempo.

Uma série que segue o modelo de médias móveis é estacionária?

9

- Um modelo MA(q) é definido como: $X_t = \mu + \sum_{i=0}^q \theta_i \varepsilon_{t-i}$
- Para simplificar o cálculo da autocovariância, usamos a série centralizada, subtraindo a média μ : $X_t - \mu = \sum_{i=0}^q \theta_i \varepsilon_{t-i}$
- A autocovariância de lag h é: $\gamma(h) = \text{Cov}(X_t, X_{t+h}) = E[(X_t - \mu)(X_{t+h} - \mu)]$
- Substituímos os termos: $X_t - \mu = \sum_{i=0}^q \theta_i \varepsilon_{t-i}$ e $X_{t+h} - \mu = \sum_{j=0}^q \theta_j \varepsilon_{t+h-j}$
- Então: $\gamma(h) = E \left[\left(\sum_{i=0}^q \theta_i \varepsilon_{t-i} \right) \left(\sum_{j=0}^q \theta_j \varepsilon_{t+h-j} \right) \right]$
- Expandimos o produto duplo: $\gamma(h) = \sum_{i=0}^q \sum_{j=0}^q \theta_i \theta_j E[\varepsilon_{t-i} \varepsilon_{t+h-j}]$
- Agora usamos a propriedade do **ruído branco**: $E[\varepsilon_{t-i} \varepsilon_{t+h-j}] = \begin{cases} \sigma^2 & \text{se } t-i = t+h-j \Rightarrow i = j-h \\ 0 & \text{caso contrário} \end{cases}$
- Portanto, a soma só tem termos diferentes de zero quando $i = j - h$. Substituímos isso:
- $\gamma(h) = \sum_{i=0}^q \sum_{j=0}^q \theta_i \theta_j \sigma^2 1_{\{i=j-h\}}$
- Isso se reduz a: $\gamma(h) = \sigma^2 \sum_{i=0}^q \theta_i \theta_{i+h}$ (assumindo que $\theta_k = 0$ para $k > q$)
- Dessa expressão, temos que a autocovariância de um modelo MA(q) não depende de t — apenas do lag h .

Uma série que segue o modelo de médias móveis é estacionária?

10

- A série X_t gerada por um modelo MA(q):
 - Tem **média constante** μ
 - Tem **variância constante** $\sigma^2 \sum_{i=1}^q \theta_i^2$
 - Tem **autocovariância** que depende apenas do lag h
- Portanto, **é estacionária no sentido fraco**.

Comparação com o Modelo AR (Auto-Regressivo)

Modelo	Depende de...
MA (Média Móvel)	Erros passados $\varepsilon_{t-1}, \varepsilon_{t-2}, \dots$
AR (Auto-Regressivo)	Valores passados da série X_{t-1}, X_{t-2}, \dots

- Muitas vezes, os dois são combinados em um modelo **ARMA** ou **ARIMA** para melhor modelagem.