

# - Processos Estocásticos

$\Rightarrow$  EXPERIMENTOS ALEATÓRIOS CUJO RESULTADO É UMA SEQUÊNCIA OU SÉRIE DE VALORES

$\Rightarrow$  OBSERVAÇÕES SÃO EFETUADAS AO LONGO DE UM INTERVALO DE TEMPO

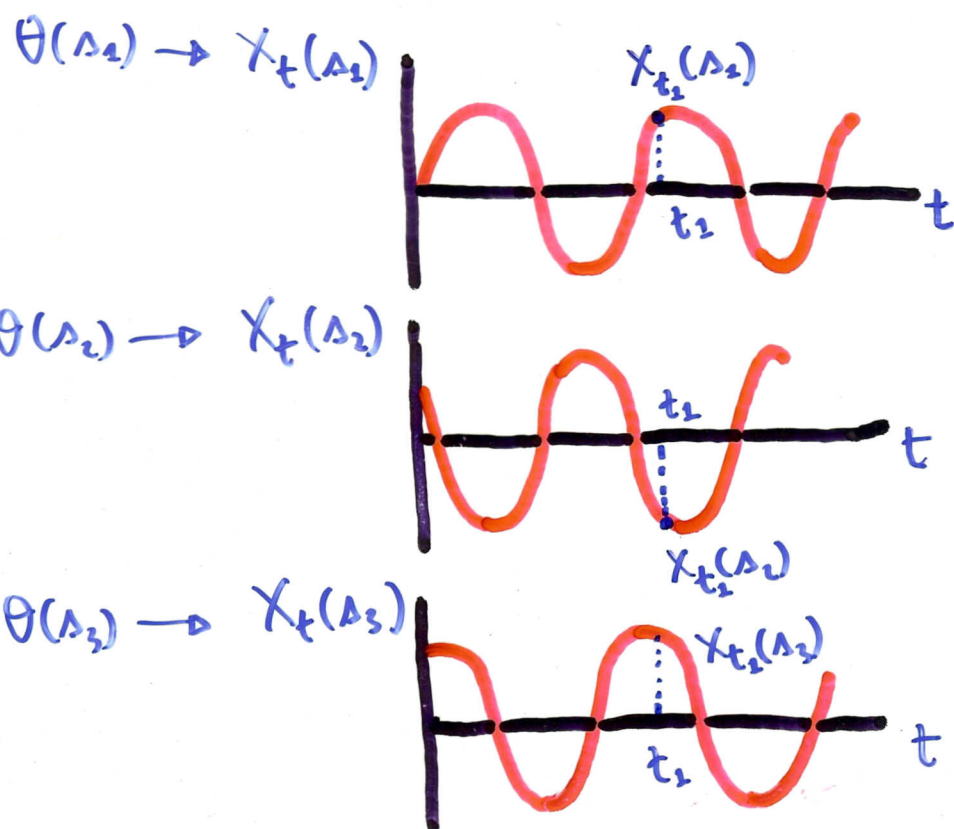
ex., COMPORTAMENTO DO PREÇO DE UMA AÇÃO NA BOLSA  
EMISSÃO DE FÓTONS POR UMA ANOSTRA RADIAATIVA

$\Rightarrow$  SINAIS CUJO COMPORTAMENTO TEM ELEMENTOS NÃO-DETERMINÍSTICOS

ex., SINAL  $X_t(\lambda) = 10 \sin(2\pi t + \theta(\lambda))$

ONDE  $\theta(\lambda) \equiv$  VARIÁVEL ALEATÓRIA UNIFORMEMENTE DISTRIBUÍDA ENTRE  $0$  E  $2\pi$ .

$\lambda \equiv$  PONTO AMOSTRAL DO EXPTO. ALEATÓRIO



CONJUNTO ('ENSEMBLE')  
DE POSSÍVEIS  
REALIZAÇÕES DO  
PROCESSO ESTOCÁSTICO

\* Para um instante dado,  $t_1$ , os valores  $X_{t_1}(A_i)$  são amostras da variável Aleatória  $X_{t_1}$

$\Rightarrow$  O processo estocástico é o conjunto de variáveis Aleatórias

$$X_t = \{X_{t_1}, X_{t_2}, X_{t_3}, \dots\}$$

\* O conjunto  $T = \{t_1, t_2, t_3, \dots\}$  é o conjunto de parâmetros do processo.

- Se  $T$  é discreto  $\Rightarrow$  processo de 'tempo' discreto

- Se  $T$  é contínuo  $\Rightarrow$  processo de 'tempo' contínuo

\* O contradomínio das variáveis Aleatórias  $X_t$  é o espaço de estados do processo,  $S$ .

- se  $S$  é discreto  $\Rightarrow$  processo de estados discretos (cadeias)

- se  $S$  é contínuo  $\Rightarrow$  processo de estados contínuos

Cada valor em  $S$  é chamado um estado

\* Cada possível conjunto de estados  $\{X_t, t \in T\}$  constitui uma realização do processo estocástico

\* O conjunto de possíveis realizações se chama de 'ensemble' do processo.

# - DENSIDADES E DISTRIBUIÇÕES DE UM PROCESSO ESTOCASTICO

Seja  $X_t$  um processo estocástico

$\Rightarrow X_t$  é uma variável aleatória, para cada  $t$  dado

\* Definimos a Função Distribuição de Probabilidade de 1ª ordem do processo como

$$F(x; t) = P_r[X_t \leq x]$$

- Para processos de estados contínuos:

Definimos a Função Densidade de Probabilidade de 1ª ordem

como

$$f(x; t) = \frac{\partial F(x; t)}{\partial x}$$

- Para processos de estados discretos, definimos

$$f(x; t) = P_r[X_t = x]$$

\* Definimos a Função Distribuição de Probabilidade de ordem  $n$  do processo como

$$F(x_1, x_2, \dots, x_n; t_1, t_2, \dots, t_n) = P_r[X_{t_1} \leq x_1, X_{t_2} \leq x_2, \dots, X_{t_n} \leq x_n]$$

- Para processos de estados contínuos:

Função Densidade de ordem  $n$ :

$$f(x_1, x_2, \dots, x_n; t_1, t_2, \dots, t_n) = \frac{\partial^n}{\partial x_1 \dots \partial x_n} F(x_1, \dots, x_n; t_1, \dots, t_n)$$

- Para processos de estados discretos, definimos

$$f(x_1, x_2, \dots, x_n; t_1, t_2, \dots, t_n) = P_r[X_{t_1} = x_1, X_{t_2} = x_2, \dots, X_{t_n} = x_n]$$



## OBSERVAÇÕES

a) ESPECIFICAR UM PROCESSO ESTOCASTICO IMPLICA EM OBTER A SUA DISTRIBUIÇÃO CONJUNTA,  $F$ , EM TODAS AS ORDENS (ISTO SE CHAMA POR A 'ESTRUTURA DO PROCESSO')

$\Rightarrow$  IMPRATICÁVEL NO CASO GERAL, MAS, EM MUITOS CASOS IMPORTANTES, O CONHECIMENTO DAS DISTRIBUIÇÕES DE 1ª E 2ª ORDEM É SUFICIENTE

e.g., PROCESSOS DE MARKOV

ii) MOMENTOS E COVARIÂNCIAS:

1º MOMENTO:  $\mu(t) \equiv E[X_t] = \int_{-\infty}^{\infty} x f(x; t) dx$  (CASO CONTÍNUO)

2ºs MOMENTOS:

- FUNÇÃO DE AUTOCORRELAÇÃO:

$$R(t_1, t_2) \equiv E[X_{t_1} X_{t_2}] = \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} x_1 x_2 f(x_1, x_2; t_1, t_2) dx_1 dx_2$$

- FUNÇÃO DE AUTOCOVARIÂNCIA:

$$C(t_1, t_2) \equiv E[\{X_{t_1} - \mu(t_1)\} \{X_{t_2} - \mu(t_2)\}]$$

PODE-SE MOSTRAR QUE  $C(t_1, t_2) = R(t_1, t_2) - \mu(t_1)\mu(t_2)$

- VARIÂNCIA:

$$\text{Var}[X_t] \equiv C(t, t) = E[\{X_t - \mu(t)\}^2]$$

- COEFICIENTE DE CORRELAÇÃO:

$$\rho(t_1, t_2) = \frac{C(t_1, t_2)}{\sqrt{C(t_1, t_1) \cdot C(t_2, t_2)}} \equiv \frac{C(t_1, t_2)}{\sqrt{(\text{Var } X_{t_1}) (\text{Var } X_{t_2})}}$$

# CLASSIFICAÇÃO DOS PROCESSOS ESTOCASTICOS

72

## i) Processo ESTRITAMENTE ESTACIONÁRIO

=> AS FUNÇÕES DISTRIBUIÇÃO QUE O DESCREVEM SÃO INVARIÁVEIS SOB TRANSLAÇÃO TEMPORAL

$$F(x_1, \dots, x_n; t_1+h, \dots, t_n+h) = F(x_1, \dots, x_n; t_1, \dots, t_n)$$

i.e., AS PROBABILIDADES CONJUNTAS DEPENDEM APENAS DOS INTERVALOS ENTRE AS OBSERVAÇÕES, NÃO DA ORIGEM DA SEQUÊNCIA DE OBSERVAÇÕES

## ii) Processo ESTACIONÁRIO NO SENTIDO LARGO

=> RELAXA-SE A DEFINIÇÃO DE ESTACIONARIEDADE ESTRITA, EXIGINDO-SE APENAS QUE A FUNÇÃO DE AUTOCORRELAÇÃO PARA DOIS INSTANTES QUALQUER DEPENDA APENAS DO INTERVALO DE TEMPO ENTRE ESSES INSTANTES

$$i.e., R(t_1, t_2) \equiv E[X_{t_1} X_{t_2}] = R(\tau)$$

$$\text{ONDE } \tau = |t_2 - t_1|$$

EM GERAL TAMBÉM ASSUME-SE QUE O PRIMEIRO PONTO SEJA INDEPENDENTE DO TEMPO

$$i.e., \mu(t) \equiv E[X_t] = \mu \text{ (CONSTANTE)}$$

$$\forall t, -\infty < t < \infty$$

### iii) Processo Ergódico

73

$\Rightarrow$  Uma única realização oferece informação suficiente sobre o processo

i.e., contém todas as possíveis variações estatísticas do processo

$\Rightarrow$  Não se obtém mais informação observando todo o 'ensemble' de realizações

### Ex., Processo Ergódico na Média

$\Rightarrow$  A média temporal obtida numa única realização é igual à média estatística, obtida no 'ensemble'

i.e., seja um processo estacionário no sentido lato (WSS  $\equiv$  'wide sense stationary')

Definimos a média temporal de uma realização  $X_t$ , como

$$\eta_T = \frac{1}{2T} \int_{-T}^T X_t dt, \text{ no intervalo } [-T, T]$$

$\Rightarrow \eta_T$  é uma variável aleatória que depende da realização  $X_t$  considerada.

Se o processo  $X_t$  é ergódico na média

$$\lim_{T \rightarrow \infty} \eta_T = \mu$$

onde

$$\mu = E[X_t]$$



# SINOPSE

## PROCESSOS ESTOCASTICOS

1. Processos de Tempo Discreto ou de Tempo Contínuo
2. Processos de Estados Discretos ou de Estados Contínuos
3. Momentos e Covariâncias
  - Média, Variância, Autocorrelação, Autocovariância, Coefficiente de Correlação
4. Classificação dos Processos
  - Estritamente Estacionários, Estacionários no Sentido Lato, Enfáticos
5. Exemplos de Processos
  - i) Sequências Independentes (Repetição  $\equiv$  i.i.d.)
  - ii) Sequências Markovianas (\*)
  - iii) Passeios Aleatórios
  - iv) Processos de Soma
    - Extensões: Auto-regressivos, Média Móvel, ARMA
  - v) Processo de Poisson (\*)
    - $\Rightarrow$  Markoviano de Tempo Contínuo, Estados Discretos
    - Modela número de chamadas em um sistema telefônico
    - Relacionado ao processo Exponencial Negativo, que modela o tempo entre ligações sucessivas

(\*) Mais importantes na disciplina

## - EXEMPLOS DE PROCESSOS ESTOCÁSTICOS

74

### i) SEQUÊNCIAS INDEPENDENTES

Seja  $X_0, X_1, X_2, \dots$  um processo estocástico com conjunto temporal  $T = \{0, 1, 2, \dots\}$

$$\text{Se } P_n[X_m = x_m | X_1 = x_1, X_2 = x_2, \dots, X_{m-1} = x_{m-1}] = P_n[X_m = x_m] \quad \forall m$$

TEM-SE UMA SEQUÊNCIA DE VARIÁVEIS INDEPENDENTES

$$\Rightarrow P_n[X_m = x_m] = p_{X_m}(x_m) \quad \text{DEFINE O PROCESSO}$$

$$\text{Se } p_{X_m}(x) = p(x), \quad \forall m$$

TEM-SE UMA SEQUÊNCIA INDEPENDENTE IDENTICAMENTE  
DISTRIBUÍDA (Processo i.i.d.)

\* UMA SEQUÊNCIA DE VARIÁVEIS i.i.d. SE CHAMA UM  
PROCESSO ESTOCÁSTICO DE REOVAÇÃO

### ii) SEQUÊNCIAS MARCOVIANAS DE 2 ESTADOS

$$\text{Se } P_n[X_m = x_m | X_1 = x_1, \dots, X_{m-1} = x_{m-1}] = P_n[X_m = x_m | X_{m-1} = x_{m-1}]$$

$\forall m$

$\Rightarrow$  SEQUÊNCIA COM DEPENDÊNCIA MARCOVIANA

$$\text{NO CASO ESTACIONÁRIO: } P_n[X_m = j | X_{m-1} = i] = P_n[X_2 = j | X_0 = i] = p_{ij}$$

$p_{ij} \equiv$  PROBABILIDADE DE TRANSIÇÃO EM 1 PASSO

$$\text{COM } \sum_j p_{ij} = 1, \quad \forall i$$



e.g., Processo de 2 Estados

Estados Possíveis:  $i=0$  (Fracasso)

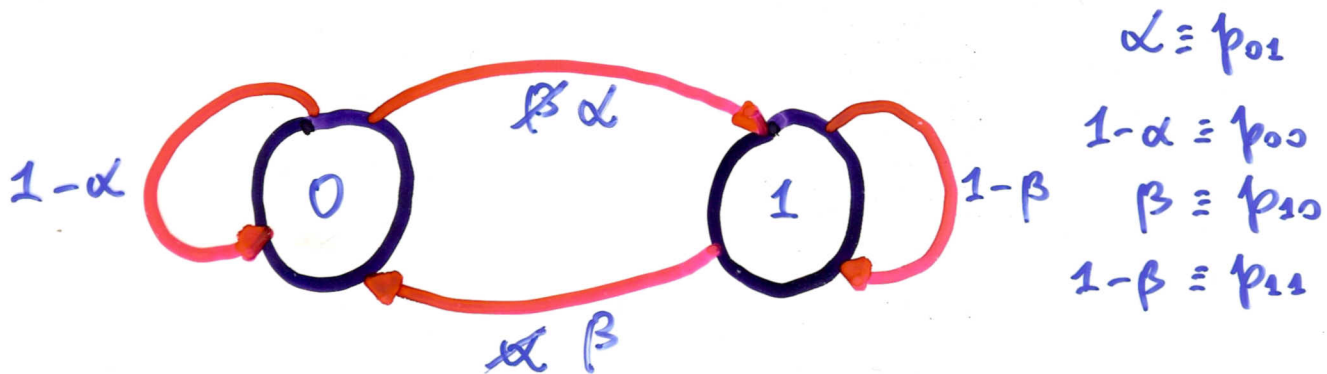
$i=1$  (Sucesso)

$\Rightarrow$  4 Probabilidades de Transição:

$p_{00}, p_{01}, p_{10}, p_{11}$

com  $p_{00} + p_{01} = p_{10} + p_{11} = 1$

Diagrama de Transições:



\* Para Analisar o Processo, precisamos obter as Probabilidades de Transição em  $n$  passos ( $n=2, 3, \dots$ )

$$p_{ij}^{(n)} = P_n[X_n=j | X_0=i] \equiv P_n[X_{k+n}=j | X_k=i], \quad i, j=0, 1$$

Assumindo Estacionariedade

com

$$p_{i0}^{(n)} + p_{i1}^{(n)} = 1, \quad \forall i, n$$

Veremos Solução Geral Para o caso de  $n$  Estados

### iii) Passeios Aleatórios ('Random Walks')

76

$\Rightarrow$  caso especial dos Processos de soma

Seja  $X_1, X_2, \dots$ , uma sequência de variáveis independentes

$$\text{com } X_i = \begin{cases} +1, & \text{com probabilidade } p \\ -1, & \text{com probabilidade } q \end{cases} \quad p+q=1$$

Definimos  $Y_m = X_1 + X_2 + \dots + X_m$ ,  $m = 1, 2, \dots$

$\Rightarrow$  Se os  $X_i$  representam passos unitários,  $Y_m$  representa a posição depois de  $m$  passos

Daí o nome Passeio Aleatório

$\Rightarrow$  A sequência  $\{Y_1, Y_2, \dots\}$  é um processo Markoviano de contínuo  $[-m, m]$  (cada  $Y_m$ )

Como a probabilidade de transição em um passo é constante  $\Rightarrow$  processo estacionário

\* Probabilidade de transição em 1 passo:

$$p_{ij} = \begin{cases} p, & \text{se } j=i+1 \\ q, & \text{se } j=i-1 \\ 0, & \text{caso contrário} \end{cases}$$

\* Probabilidade de Transição em  $n$  passos:

$$p_{ij}^{(n)} = \Pr[Y_n = j | Y_0 = i] \quad (\text{Processo Estacionário})$$

Em  $n$  passos, temos

$d \equiv$  número de passos para a direita

$e \equiv$  número de passos para a esquerda

$$\text{Com } d + e = n \quad \& \quad j - i = d - e = d - (n - d)$$

$$\therefore d = \frac{n + j - i}{2}$$

$\Rightarrow$  A probabilidade de ir de  $i$  a  $j$  dando  $d$  passos para a direita e  $e$  passos para a esquerda é

$$p^d q^e = p^d q^{n-d}$$

Com o  $d$  dado como acima.

$$\text{Como } 0 \leq d \leq n, \text{ temos } 0 \leq \frac{n + j - i}{2} \leq n$$

\* Para um dado, o número de maneiras em que esses passos podem ser efetuados no total de  $n$  movimentos é  $\binom{n}{d}$ .

$\Rightarrow$  Probabilidade de Transição

$$p_{ij}^{(n)} = \binom{n}{\frac{n+j-i}{2}} p^{\frac{n+j-i}{2}} q^{\frac{n-j+i}{2}}, \quad \text{se } 0 \leq \frac{n+j-i}{2} \leq n$$

&  $p_{ij}^{(n)} = 0$ , caso contrário



## iv) Processos de Soma

MUITOS PROCESSOS ESTADÍSTICOS IMPORTANTES SÃO OBTIDOS COMO A SOMA DE UMA SEQUÊNCIA DE VARIÁVEIS i.i.d.

$$S_n = X_1 + X_2 + \dots + X_n \quad n=1, 2, \dots$$

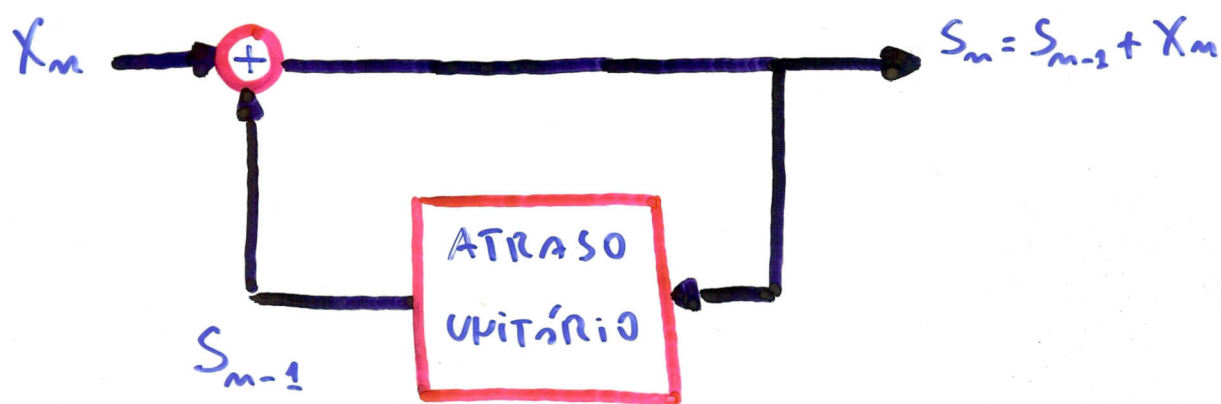
ONDE OS  $X_i$  SÃO VARIÁVEIS i.i.d.

ASSIM,

$$S_n = S_{n-1} + X_n, \text{ com } S_0 = 0$$

$\Rightarrow S_n$  É UM PROCESSO MARKOVIANO, POIS DEPENDE DO PASSADO APENAS ATRAVÉS DE  $S_{n-1}$

\* CÁLCULO RECURSIVO DE  $S_n$



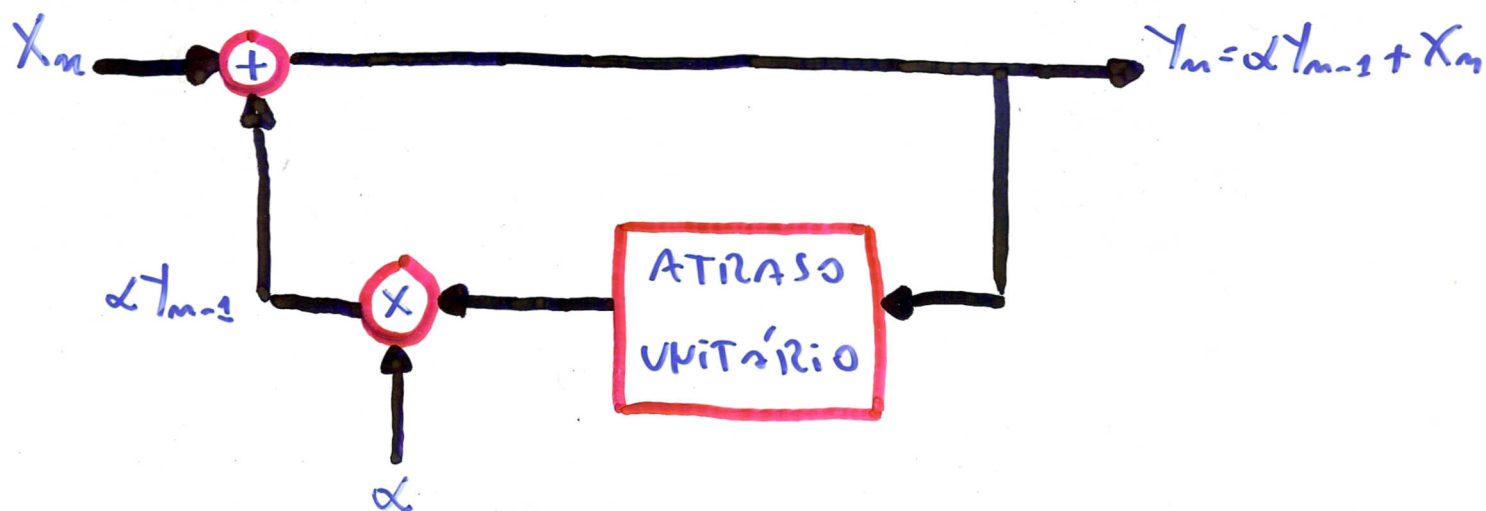
OBSERVAÇÕES:

- i) O 'RANDOM WALK' É UM EXEMPLO DE PROCESSO DE SOMA
- ii) O PROCESSO DE SOMA PODE SER GENERALIZADO DE DIVERSAS

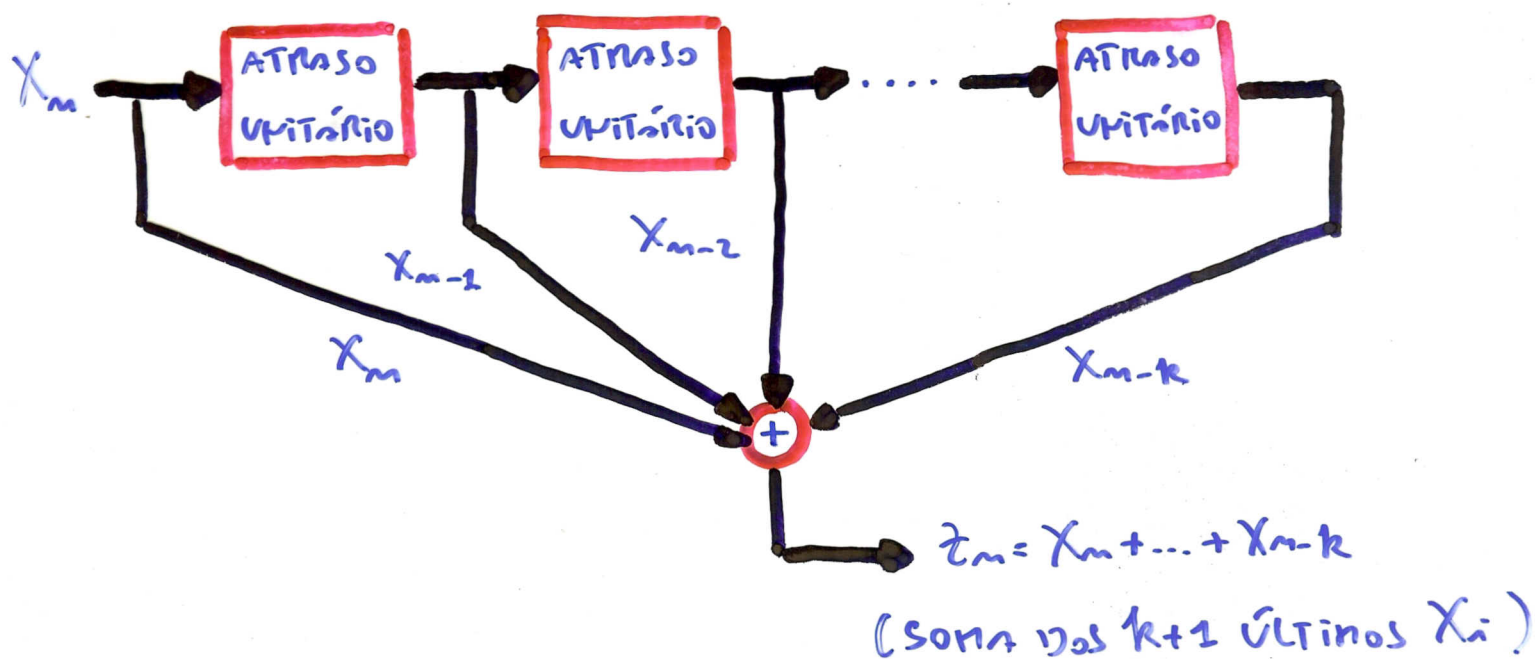
FORMAS:

- PROCESSO AUTO-REGRESSIVO
- PROCESSO DE MÉDIA MÓVEL
- PROCESSO AUTO-REGRESSIVO DE MÉDIA MÓVEL

- Processo Auto-Regressivo de 1ª ordem:



- Processo de Média Móvel:



- Processo Auto-Regressivo de Média Móvel:

(ARMA)

$$Y_n = - \sum_{i=1}^q \alpha_i Y_{n-i} + \sum_{j=0}^p \beta_j X_{n-j}$$

Auto-Regressivo Geral:  $\beta_1 = \beta_2 = \dots = \beta_p = 0 \therefore Y_n = - \sum_{i=1}^q \alpha_i Y_{n-i} + \beta_0 X_n$

Média Móvel Geral:  $\alpha_1 = \alpha_2 = \dots = \alpha_q = 0 \therefore Y_n = \sum_{i=0}^p \beta_i X_{n-i}$

## V) Processo de Poisson

=> Processo Estocástico Markoviano de Tempo Contínuo

e.g.,  $X_t$  = Número de Chamadas Telefônicas Recebidas  
em certo horário do dia

### \* Propriedades:

- A) O número de chamadas depende apenas do intervalo de tempo considerado. Quanto maior o intervalo, maior o número de chamadas  
=> Markovianidade
- B) A probabilidade de duas ou mais chamadas serem recebidas num intervalo de tempo pequeno é desprezível em comparação com a de uma chamada
- C) O número de chamadas em um dado intervalo não afeta o número em outro intervalo

=>  $X_t$  tem densidade de probabilidade de Poisson

$$P_n[X_t = n] \equiv p_n(t) = e^{-\lambda t} \frac{(\lambda t)^n}{n!}$$

(Probabilidade de recebimento de  $n$  chamadas num intervalo de tempo  $t$ )

\* Valor médio de  $X_t$ :  $\lambda t$

=>  $\lambda$  = número médio de chamadas por unidade de tempo



$X_t \equiv$  Processo Estocástico  $n =$  Tempo Contínuo e

81

CONTINÚO TEMPO INTEIRO

\* Processo de Poisson

OBSERVAÇÕES:

$$\hat{i}) \text{ Como } P_n[X_t = j | X_{t-\tau} = i, X_{t-2\tau}, \dots, X_0] = P_n[(j-i) \text{ chamadas em } \tau] \\ = P_n[X_t = j | X_{t-\tau} = i] \equiv p_{(j-i)}(\tau)$$

$\Rightarrow$  O processo de Poisson é Markoviano

$\hat{ii})$  O evento 'Nenhuma chamada nos primeiros  $t$  minutos' equivale ao evento 'A primeira chamada ocorreu após  $t$  minutos'

$$\Rightarrow P_n[T > t] = p_0(t) \equiv e^{-\lambda t}$$

Onde:  $T \equiv$  variável aleatória que representa o tempo até a primeira chamada

Daí,

$$P_n[T \leq t] = 1 - e^{-\lambda t} \therefore f_T(t) = \lambda e^{-\lambda t}$$

i.e., a variável  $T$  tem distribuição exponencial negativa

\* Como o número de chamadas em um dado intervalo é independente do número nos demais intervalos, o intervalo de tempo entre chamadas consecutivas tem distribuição exponencial negativa

$\Rightarrow$  Sequência de tempos entre chamadas sucessivas é i.i.d. com distribuição exponencial