

Vi) Processo Normal ou Gaussiano

\Rightarrow Função densidade de ordem n é Gaussiana

$$f(x_1, x_2, \dots, x_n; t_1, t_2, \dots, t_n) = \frac{\exp \left\{ -\frac{1}{2} (\tilde{x} - \bar{\mu})^T K^{-1} (\tilde{x} - \bar{\mu}) \right\}}{(2\pi)^{\frac{n}{2}} |K|^{\frac{1}{2}}}$$

$K \equiv$ Matriz de covariâncias

$$K_{ij} = E[(X_{t_i} - \mu(t_i))(X_{t_j} - \mu(t_j))] \equiv C(t_i, t_j)$$

$C(t_i, t_j) \equiv$ Autocovariância

$$C(t_i, t_j) = R(t_i, t_j) - \mu(t_i)\mu(t_j)$$

$R(t_i, t_j) \equiv$ Autocorrelação

$$R(t_i, t_j) \equiv E[X_{t_i} X_{t_j}]$$

$\tilde{\mu} \equiv$ vetor das médias

$$\bar{\mu} = (\mu(t_1), \dots, \mu(t_n))^T$$

Para o processo normal, conhecidas a sua trajetória média, $\mu(t)$, e a sua função de autocorrelação, $R(t, t')$, podemos obter a sua densidade de ordem n , $\forall n$.

\Rightarrow O processo é perfeitamente caracterizado por sua média e sua função de autocorrelação

* MOTIVAÇÃO: LIMITE CONTÍNUO DE UM RANDOM WALK

SEMI-RETA $[0, \infty]$ DIVIDIDA EM INTERVALOS DE DURAÇÃO Δt

- ASSUMIMOS UM PROCESSO ESTOCASTICO QUE PERMANEÇA CONSTANTE EM CADA INTERVALO $[k\Delta t, (k+1)\Delta t]$:

$$X(t) = X(k\Delta t), \quad \forall t \in [k\Delta t, (k+1)\Delta t)$$

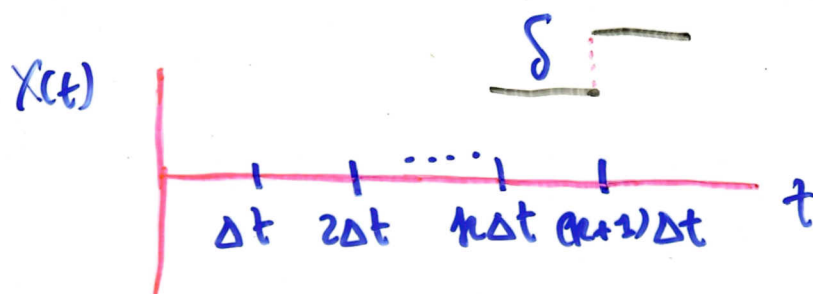
- EM $t = (k+1)\Delta t$ HÁ UM SALTO:

$$X((k+1)\Delta t) = X(k\Delta t) + B_k$$

ONDE

$$B_k = \begin{cases} \delta, & \text{com probabilidade } 1/2 \\ -\delta, & \text{com probabilidade } 1/2 \end{cases}$$

$\Rightarrow X(t)$ É UMA CAMINHADA ALÉATORIA



PODEMOS ESCREVER

$$X(t) \equiv X(g(t)\Delta t) = \sum_{k=1}^{g(t)} B_k$$

ONDE

$$g(t) = \text{Int}\left(\frac{t}{\Delta t}\right), \quad \forall t > 0$$

$\Rightarrow g(t)$ É O MAIOR INTEIRO POSITIVO IGUAL OU INFERIOR A $\frac{t}{\Delta t}$

- Valor Esperado e Variância:

$$\mu_x(t) = E[X(t)] = E\left[\sum_{n=1}^{g(t)} B_n\right] = \sum_{n=1}^{g(t)} E[B_n]$$

Como $E[B_n] = \delta \frac{1}{2} - \delta \frac{1}{2} = 0, \forall n$

obtemos

$$\underline{\mu_x(t) = 0}$$

$$\sigma_x^2(t) = \text{Var}[X(t)] = \text{Var}\left[\sum_{n=1}^{g(t)} B_n\right] = \sum_{n=1}^{g(t)} \text{Var}[B_n]$$

(Porque os saltos B_n são assumidos independentes)

Como

$$\begin{aligned} \text{Var}[B_n] &= E[(B_n - 0)^2] = E[B_n^2] = \\ &= \delta^2 \frac{1}{2} + \delta^2 \frac{1}{2} = \delta^2 \end{aligned}$$

obtemos

$$\sigma_x^2(t) = g(t) \delta^2$$

\Rightarrow Como $g(t) = \text{Int}\left(\frac{t}{\Delta t}\right)$ cresce linearmente com t ,
a variância do Random Walk cresce com t , enquanto
a média permanece zero.

\Rightarrow A trajetória de $X(t)$ se afasta, em ambos
os sentidos, do eixo horizontal.

* O Random Walk tem INDEPENDÊNCIA INCREMENTAL

816

e.g., consideremos

$$X(t_2) - X(t_1) = \sum_{n=g(t_1)+1}^{g(t_2)} B_n$$

é

$$X(t_4) - X(t_3) = \sum_{n=g(t_3)+1}^{g(t_4)} B_n$$

$$t_1 < t_2 < t_3 < t_4$$

Como

$$g(t_1) < g(t_2) < g(t_3) < g(t_4)$$

⇒ os B_n são independentes,

$X(t_4) - X(t_3)$ é independente de

$$X(t_2) - X(t_1)$$

⇒ o mesmo vale para qualquer intervalo de tempo
em superposições.

* O Random Walk é um Processo Markoviano

$$P_r[X(t_m) \leq x | X(t_1), \dots, X(t_{m-1})] = P_r[X(t_m) \leq x | X(t_{m-1})]$$

$$\text{Para } t_1 < \dots < t_{m-1} < t_m < t_{m+1}$$

isto decorre de

$$X(t_{m+1}) = X(t_m) + \sum_{k=g(t_m)+1}^{g(t_{m+1})} B_k$$

- Processo de Wiener:

VAMOS ASSUMIR QUE O SALTO δ SEJA PROPORTIONAL À RAÍZ QUADRADA DO INTERVALO Δt : $\delta = \sqrt{\Delta t}$

COMO $\sigma_x^2(t) = g(t) \delta^2$

TENOS $\sigma_x^2(t) = g(t) \Delta t$

E NO LIMITE $\Delta t \rightarrow 0$ (TEMPO CONTÍNUO), COMO $g(t) \sim \Delta t$:

$$\sigma_x^2(t) = t$$

TAMBÉM: COMO, PARA $\Delta t \rightarrow 0$, $X(t)$ TORNA-SE A SOMA DE UM GRANDE NÚMERO DE VARIÁVEIS ALEATÓRIAS INDEPENDENTES

\Rightarrow PELA TEOREMA DO LIMITE CENTRAL, $X(t)$ CONVERGE PARA UM PROCESSO GAUSSIANO

PORTANTO: NO LIMITE DE TEMPO CONTÍNUO, O RANDOM WALK COM PROBABILIDADES DE TRANSIÇÃO $p=q=1/2$, E SALTO $\delta = \sqrt{\Delta t}$ TORNA-SE UM PROCESSO ESTOCASTICO GAUSSIANO COM MÉDIA ZERO, VARIÂNCIA $\sigma_x^2(t) = t$, E INCREMENTOS INDEPENDENTES.

ESTE É O PROCESSO DE WIENER PADRÃO.

OU

PROCESSO DO MOVIMENTO BROWNIANO

Definição: $W(t)$ é um processo de Wiener
padrão, se

i) $W(0) = 0$

ii) $W(t)$ tem incrementos estacionários e
independentes

i.e., $\forall t_1 < t_2 < t_3 < t_4$

$W(t_4) - W(t_3)$ e $W(t_2) - W(t_1)$

são independentes

iii) o incremento

$Z(t) = W(t) - W(s), t > s$

é normalmente distribuído como

$N(0, t-s)$

i.e., $\sigma_Z^2(t) = t-s$

$\mu_Z(t) = 0$

Propriedades: i) $E[W(t)] = 0$

ii) $\text{Var}[W(t)] = t$

iii) $\frac{W(t)}{t} \xrightarrow{t \rightarrow \infty} 0$ (Pela Lei dos Grandes Números)

iv) $W(t)$ não é diferenciável

(devido de $\Delta W(t) = W(t+\Delta t) - W(t) \sim \sqrt{\Delta t}$)

V) AUTOCORRELAÇÃO:

81H

$$R_W(t_1, t_2) = E[W(t_1)W(t_2)] = \min(t_1, t_2)$$

Vi) PROPRIEDADE DE MARTINGALE:

$$E[W(t_m) | W(t_{m-1}), W(t_{m-2}), \dots, W(t_2)] = W(t_{m-1})$$

$$\forall t_1 < t_2 < \dots < t_m$$

OBS.: MARTINGALE: SEQUÊNCIA DE VARIÁVEIS ALEATÓRIAS
TAIS QUE, EM CADA INSTÂNCIA UMA
REALIZAÇÃO DA SEQUÊNCIA, O PRÓXIMO
VALOR ESPERADO É IGUAL AO VALOR
PRESENTE, MESMO À LUZ DOS RESULTADOS
ANTERIORES OBSERVADOS.

MARTINGALES SÃO UM MODELO PARA JOGOS JUSTOS, POIS
EXCLUEM A POSSIBILIDADE DE ESTRATÉGIAS VENCEDORAS
BASEADAS NA HISTÓRIA ANTERIOR DO JOGO.

- GENERALIZAÇÃO DO PROCESSO DE WIENER:

DEFINIÇÃO: $W(t)$ É UM PROCESSO DE WIENER COM COEFICIENTE
DE ALARGAÇÃO μ , SE

$$i) W(0) = 0$$

ii) $W(t)$ TEM INCREMENTOS ESTACIONÁRIOS
INDEPENDENTES

iii) $W(t)$ É NORMALMENTE DISTRIBUÍDO COM μt POR
MÉDIA:

$$f_W(x; t) = \frac{1}{\sqrt{2\pi t}} e^{-\frac{(x - \mu t)^2}{2t}}$$