

## Richiami di segnali aleatori

## Processi aleatori discreti

**x(t)**: processo aleatorio tempo continuo: è una v.a.  
funzione del tempo

**x(nT)** è una v.a.

al variare di  $n$  si ha n processo aleatorio discreto:  
è dato da una sequenza di v.a.  $\{x(nT)\}=\{x(n)\}$

**Definizioni:**

- Distribuzione di probabilità  $P_{x_n}(x) = Pr\{x(n) \leq x\}$

- Densità di probabilità  $p_{x_n}(x) = \frac{d}{dx} P_{x_n}(x)$

Analogamente dati due processi aleatori discreti si definiscono:

Distribuzione di probabilità congiunta:

$$P_{x_n, y_m}(x, y) = Pr\{x(n) \leq x \text{ e } y(m) \leq y\}$$

Densità di probabilità congiunta:

$$p_{x_n, y_m}(x, y) = \frac{d^2}{dxdy} P_{x_n, y_m}(x, y)$$

## Proprietà

### INDIPENDENZA:

Due v.a.  $x(n)$  e  $x(m)$  sono indipendenti se

$$p_{x_n, y_m}(x, y) = p_{x_n}(x) p_{y_m}(y)$$

ovvero se il verificarsi dell'una non influenza il verificarsi dell'altra

### STAZIONARIETA':

Un processo si dice stazionario quando le funzioni distribuzione e densità di probabilità sono indipendenti rispetto a traslazioni temporali:

$$p_{x_n}(x) = p_{x_{n+k}}(x) \quad \forall k$$

$$p_{x_n, y_n}(x, y) = p_{x_{n+k}, y_{n+k}}(x, y) \quad \forall k \quad (\text{congiuntamente stazionari})$$

## Parametri di un processo aleatorio

- Momento di 1° ordine (valor medio):

$$m_{x_n} = E[x(n)] = \int_{-\infty}^{\infty} x p_{x_n}(x) dx = \sum_{i=-\infty}^{+\infty} p_i x_i \quad p_{x_n}(x) = \sum_{i=-\infty}^{+\infty} p_i \delta(x - x_i)$$

- Momento di 2° ordine:

$$E[x^2(n)] = \int_{-\infty}^{\infty} x^2 p_{x_n}(x) dx = P_{x_n}$$

- Varianza:

$$\sigma_{x_n}^2 = E[(x(n) - m_{x_n})^2] = E[x^2(n)] - m_{x_n}^2$$

- Autocorrelazione:

$$r_x(n, m) = E[x(n) x^*(m)]$$

- Processo stazionario in senso lato (WSS)

$$m_{x_n} = E[x(n)] = m_x = \text{cost}$$

$$r_x(n, n+m) = r_x(m)$$

$$E[x^2(n)] = P_x = \text{cost} \rightarrow \sigma_x^2 = \text{cost}$$

- Processi scorrelati:

$$E[x(n)x(m)] = E[x(n)]E[x(m)]$$

Proc. INDIPENDENTI



Proc. SCORRELATI

- Processi ergodici:

Le medie temporali del processo coincidono con le medie d'insieme

## Densità spettrale di potenza

Dato un processo stazionario in senso lato si definisce la densità spettrale di potenza  $G_x(F)$  la trasformata di Fourier della funzione di autocorrelazione:

$$G_x(F) = \sum_{m=-\infty}^{\infty} r_x(m) e^{-j2\pi Fm}$$

antitrasformata:

$$r_x(m) = \int_{-\frac{1}{2}}^{\frac{1}{2}} G_x(F) e^{j2\pi Fm} dF$$

## Densità spettrale di potenza

$$r_x(0) = E[x^2(n)] = P_x$$

Se il processo è a valor medio nullo:  $P_x = \sigma_x$

$$\Rightarrow P_x = \int_{-\frac{1}{2}}^{\frac{1}{2}} G_x(F) e^{j2\pi Fm} dF \Big|_{m=0} = \int_{-\frac{1}{2}}^{\frac{1}{2}} G_x(F) dF = \frac{1}{T} \int_{-\frac{1}{2T}}^{\frac{1}{2T}} G_x(f) df$$

$G_x(F)$  è la densità spettrale di potenza

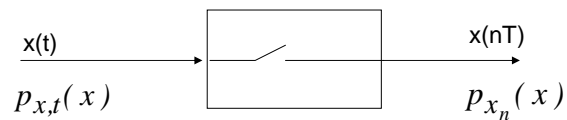
Se un processo è **BIANCO**:

$$r_x(m) = r_x(0)\delta(m) \quad \leftrightarrow \quad G_x(f) = \text{costante} = r_x(0)$$

v.medio nullo

# Campionamento di processi aleatori

I processi aleatori sono caratterizzati dalla funzione densità di probabilità



In particolare a noi interessano i processi stazionari in senso lato

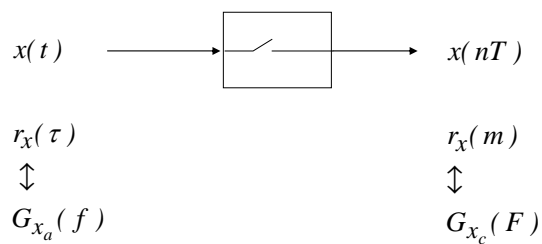
Il processo aleatorio è caratterizzato nel dominio della frequenza dalla funzione

**densità spettrale di potenza.**

$$x(t) \quad r_x(\tau) \leftrightarrow G_{x_a}(f) = \int_{-\infty}^{\infty} r_x(\tau) e^{-j2\pi f\tau} d\tau$$

Reale, non negativa e pari

$$x(nT) \quad r_x(m) \leftrightarrow G_{x_c}(F) = \sum_{m=-\infty}^{\infty} r_x(m) e^{-j2\pi mF} = \sum_{m=-\infty}^{\infty} r_x(m) e^{-j2\pi f mT} = G_{x_c}(f)$$



Posso osservare che:

$$r_{x_c}(m) = r_{x_a}(\tau) \Big|_{\tau=mT}$$

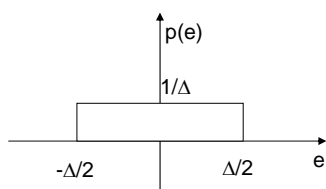
L'autocorrelazione del processo discreto coincide con l'autocorrelazione del processo continuo campionata in  $\tau=mT$  quindi si ha:

$$G_{x_c}(f) = \frac{1}{T} \sum_{k=-\infty}^{\infty} G_{x_a}(f - kf_c)$$

## Esempio

$e(n)$  è un processo aleatorio discreto:

- stazionario in senso lato
- campioni della sequenza scorrelati
- distribuzione di probabilità uniforme



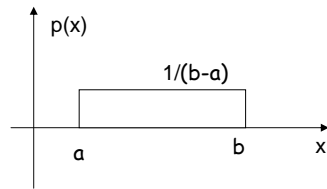
$$E[e(n)] = \int_{-\infty}^{\infty} ep(e)de = \int_{-\Delta/2}^{\Delta/2} e \frac{1}{\Delta} de = 0$$

$$E[e^2(n)] = \int_{-\infty}^{\infty} e^2 p(e)de = \int_{-\Delta/2}^{\Delta/2} e^2 \frac{1}{\Delta} de = \frac{\Delta^2}{12} = \sigma_e^2$$

$$E[e(n)e^*(n+m)] = \begin{cases} 0 & m \neq 0 \\ \frac{\Delta^2}{12} & m = 0 \end{cases}$$

$$r_e(m) = \frac{\Delta^2}{12} \delta(m) \leftrightarrow G_e(f) = \frac{\Delta^2}{12}$$

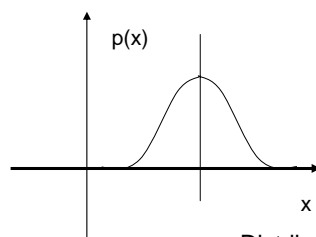
In generale:



$$E[x(n)] = \frac{a+b}{2}$$

$$\sigma_x^2 = \int_{-\infty}^{\infty} x^2 p(x) dx - \left( \frac{a+b}{2} \right)^2 = \left( \frac{b-a}{12} \right)^2$$

Distribuzione uniforme



$$p(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma_x^2}} e^{-\frac{(x-m_x)^2}{2\sigma_x^2}}$$

Distribuzione gaussiana

## Rumore AWGN

- Additive White Gaussian Noise

- Rumore bianco

$$E[x(n)] = 0$$

$$\sigma_x^2 = \frac{N_0}{2}$$

$$r_x(m) = \frac{N_0}{2} \delta(m) \quad G_x(f) = \frac{N_0}{2}$$

- Distribuzione gaussiana

$$p(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma_x^2}} e^{-\frac{(x)^2}{2\sigma_x^2}}$$

Se le v.a.  $x(n)$  e  $x(m)$  sono scorrelate e gaussiane allora sono anche indipendenti

## Esempio

Siano  $x(n)$  e  $y(n)$  due processi aleatori tempo discreto stazionari e incorrelati: determinare media e varianza del processo  $w(n)=x(n)+y(n)$

$$E[w(n)] = E[x(n) + y(n)] = E[x(n)] + E[y(n)] = m_x + m_y$$

$$E[(w(n) - m_w)^2] = E[(x(n) + y(n) - m_x - m_y)^2] =$$

$$= E[(x(n) - m_x)^2] + E[(y(n) - m_y)^2] - 2E[(x(n) - m_x)(y(n) - m_y)] =$$

$$= \sigma_x^2 + \sigma_y^2 - 2E[(x(n) - m_x)]E[(y(n) - m_y)] = \text{Covarianza tra due processi}$$

$$= \sigma_x^2 + \sigma_y^2 - 2[E[x(n)] - m_x][E[y(n)] - m_y] = \sigma_x^2 + \sigma_y^2$$

Perché incorrelati