

Questions / Note	Scope	Processi Aleatori T.D.	Page										
FUNZIONI STATISTICHE DERIVATE		funzioni statistiche derivate della funzione di densità di probabilità e sono • media • potenza • varianza											
PROCESSO STATIONARIO		Nei processi stazionari le variabili aleatorie sono indipendenti della scelta dell'origine sull'asse temporale. • in una variabile $f_{dd}(x) = f_{dd}(x+k)$ • in due variabili $f_{dd}(x,y) = f_{dd}(x+k, y+m)$ significa che tutte le v.a. hanno la stesse probabilità e che la densità di probabilità dipende dal salto Inoltre le funzioni statistiche derivate sono costanti.											
PROCESSO ERGODICO		È un tipo di processo stazionario in cui per la conoscenza delle grandezze derivate non è necessario disporre di "infinita" realizzazioni come nei processi stazionari in senso lato o meno una di una o poche realizzazioni. Quando da una realizzazione sufficientemente lunga si ottengono alcune grandezze statistiche di maggior interesse si parla di media temporale.											
		PROCESSO ERGODICO NELLA MEDIA $\lim_{M \rightarrow \infty} \frac{1}{2M+1} \sum_{n=-M}^M x[n] = E[x_n] = m_x$ media temporale											
		PROCESSO ERGODICO NELL'AUTOCORRELAZIONE $\lim_{M \rightarrow \infty} \frac{1}{2M+1} \sum_{n=-M}^M x[n]x[n+m] = R_{xx}[m]$ media temporale											
PROCESSO WSS		Conosciamo anche come processo bianco caratterizzato da: 1) media costante 2) potenza costante 3) l'autocorrelazione dipende solo dal campione											
AUTOCOVARIANZA/AUTOCORRELAZIONE		AUTOCOVARIANZA: è una misura di quanto le dipendenze di due campioni di una serie separati da un certo "lag" $C_{xx}[m] = E[(x_n - \mu)(x_{n+m} - \mu)] = \sum_{n=-\infty}^{\infty} (x[n] - \mu_x)(x[n+m] - \mu_x)$ AUTOCORRELAZIONE: È un modo per confrontare una sequenza con se stessa $R_{xx}[m] = E[x_n, x_{n+m}] = \sum_{n=-\infty}^{\infty} x[n]x[n+m]$ <table><tr><td>[20, 22, 20, 25]</td><td>origine</td></tr><tr><td>[20, 22, 20, 25]</td><td>$x[n-0]$</td></tr><tr><td>[22, 20, 25]</td><td>$x[n-1]$</td></tr><tr><td>[20, 25]</td><td>$x[n-2]$</td></tr><tr><td>[25]</td><td>$x[n-3]$</td></tr></table> l'esempio di Jones mostra come funziona R_{xx} . Per $m=0$ $\sum x[n]^2$ è definizione di potenza. $m=1$ $\sum x[n]x[n+1]$ e così via.	[20, 22, 20, 25]	origine	[20, 22, 20, 25]	$x[n-0]$	[22, 20, 25]	$x[n-1]$	[20, 25]	$x[n-2]$	[25]	$x[n-3]$	
[20, 22, 20, 25]	origine												
[20, 22, 20, 25]	$x[n-0]$												
[22, 20, 25]	$x[n-1]$												
[20, 25]	$x[n-2]$												
[25]	$x[n-3]$												
PROP. AUTOCORRELAZIONE/AUTOCOVARIANZA		Di seguito alcune proprietà delle funzioni di autocorrelazione e autocovarianza. R_{xx} = autocorrelazione C_{xx} = autocovarianza 1) media nulla $R_{xx}[0] = E[x_n^2] = P_x$ $C_{xx}[0] = E[(x_n - m_x)^2] = \sigma_x^2$ ② 2) Relazione R_{xx}/C_{xx} $R_{xx}[m] = C_{xx}[m] + m_x^2$ $C_{xx}[m] = R_{xx}[m] - m_x^2$ 3) simmetria $R_{xx}[-m] = R_{xx}[m]$ $C_{xx}[-m] = C_{xx}[m]$ 4) valore massimo $R_{xx}[m] \leq R_{xx}[0]$ $C_{xx}[m] \leq C_{xx}[0]$ 5) Range disante $E[x_n, x_{n+m}] \approx E[x_n]E[x_{n+m}]$ per $m \rightarrow \infty$ si considerano indep. 6) conseguenza della 5 $R_{xx}[m] = m_x^2$ $C_{xx}[m] = 0$											

② vds teoria delle probabilità indep. $P(A \cap B) \neq \emptyset \Rightarrow P(A) \cdot P(B)$ / ③ Varianza: misura la dispersione rispetto alla media.

Conclusioni Per i segnali il "lag" della definizione di Autocovarianza e autocorrelazione è sostituito dalla grandezza statistica della media e dunque si capisce perché segnali a media nulla, nel lungo periodo, sono importanti: perché possono essere considerati come segnali deterministici.

Applicatione Pratica delle Proprietà di un Proc. WSS

DENSITÀ SPETTRALE DI POTENZA

È definita come la TDF della funzione di autocorrelazione $S_{xx}(F) = \sum_{m=-\infty}^{\infty} R_{xx}[m] e^{-j2\pi Fm}$

Convergenza: per la proprietà 6) $R_{xx}[m]$ non tende a 0 e dunque $P_{xx}(F)$ non converge in senso uniforme né in senso quadratico medio. La dimostrazione di questo affermando ce si ha assicurando che:

$$\begin{aligned} S_{xx}(F) &= \sum_{m=-\infty}^{\infty} R_{xx}[m] e^{-j2\pi Fm} = \sum_{m=-\infty}^{\infty} (C_{xx}[m] + m_x^2) e^{-j2\pi Fm} = \\ &= \sum_{m=-\infty}^{\infty} C_{xx}[m] e^{-j2\pi Fm} + \sum_{m=-\infty}^{\infty} m_x^2 e^{-j2\pi Fm} = \sum_{m=-\infty}^{\infty} C_{xx}[m] e^{-j2\pi Fm} + m_x^2 \delta(F) \end{aligned}$$

perché sono importanti i proc. WSS



Conclusioni alla potenza di un segnale contribuisce una parte impulsiva dovuta alle medie ed una parte dovuta alla variabilità del segnale stesso ma che si annulla per $m \rightarrow \infty$ quando il segnale è di tipo WSS.

↑ campioni discreti

POTENZA DI UN SEGNALE

$$\mathcal{F}^{-1}[S_{xx}(F)] = R_{xx}[m] = \int_{-0.5}^{0.5} S_{xx}(F) e^{j2\pi Fm} dF \xrightarrow{m=0} R_{xx}[0] = \sum_{n=-\infty}^{\infty} x[n]^2 = \int_{-0.5}^{0.5} S_{xx}(F) dF = P_x$$

Conclusioni quando il "cag" tra due campioni di una sequenza temporale è nullo, la densità spettrale di potenza coincide con la potenza (area sottesa a $S_{xx}(F)$)

Funzioni Statistiche in Uscita di un Sistema LTI

condizione generale per il calcolo dell'uscita $y[n] = \sum_{k=-\infty}^{\infty} h[k] x[n-k]$

MEDIA DI $y[n]$

$$E[y[n]] = E\left[\sum_{k=-\infty}^{\infty} h[k] x[n-k]\right] = \sum_{k=-\infty}^{\infty} h[k] E[x[n-k]] = E\left[\sum_{k=-\infty}^{\infty} h[k]\right] \mu = H(F)\Big|_{F=0} \mu \Rightarrow \text{è costante. } \checkmark \quad \text{indip. da } n$$

AUTOCORRELAZIONE DI $y[n]$

$$R_{yy}[n, n+m] = E[y[n] y[n+m]] = E\left[\sum_{k=-\infty}^{\infty} h[k] x[n-k] \sum_{r=-\infty}^{\infty} h[r] x[n+m-r]\right] = \sum_{k=-\infty}^{\infty} \sum_{r=-\infty}^{\infty} h[k] h[r] E[x[n-k] x[n+m-r]] = \sum_{k=-\infty}^{\infty} \sum_{r=-\infty}^{\infty} h[k] h[r] R_{xx}[m+k-r]$$

non dipendono da n posso estendere $x[n+m-r-k] = x[m+k-r]$ la posizione dei campioni è solo indicativa

trasferisco l'indice di R_{xx} in una forma standard $m+k-r = m - (r-k) = m-p \Rightarrow r = p+k$

$$= \sum_{k=-\infty}^{\infty} \sum_{p=-\infty}^{\infty} h[k] h[p+k] R_{xx}[m-p] = \sum_{p=-\infty}^{\infty} \left[\sum_{k=-\infty}^{\infty} h[k] h[p+k] \right] R_{xx}[m-p] = \sum_{p=-\infty}^{\infty} v(p) R_{xx}[m-p]$$

Vediamo come fare $v(p) = \sum_{k=-\infty}^{\infty} h[k] h[p+k] = h[p] * h[-p] \rightarrow \sum_{m=-\infty}^{\infty} h[m] h[m+p]$ posso cambiare l'indice tanto è una var. muta.

$$\Rightarrow R_{yy}[m] = \sum_{p=-\infty}^{\infty} h[p] \cdot h[p+m] R_{xx}[m-p] = h[p] * h[-p] * R_{xx}[m] \quad \text{dipende solo da } m \text{ dunque la tesi è dimostrata.}$$

è una sequenza simmetrica attorno allo 0

DENSITÀ SPETTRALE DI $y[n]$

$$R_{yy}[m] = h[m] * h[-m] * R_{xx}[m] \Rightarrow S_{yy}(F) = H(F) H^*(F) S_{xx}(F) = |H(F)|^2 S_{xx}(F)$$

La potenza del segnale in uscita dipende da quella d'ingresso che per definizione dipende solo dalla media

POTENZA DI $y[n]$

$$R_{yy}[m] = \int_{-0.5}^{0.5} S_{yy}(F) e^{j2\pi Fm} dF \Rightarrow R_{yy}[0] = h[0] * h[0] * R_{xx}[0] = \int_{-0.5}^{0.5} |H(F)|^2 S_{xx}(F) dF \approx 2\Delta F S_{xx}(F_0) = P_y$$