

## Definizioni

- Serie di dati:  $Y_N = \{y(1), y(2), \dots, y(N)\}$ ,  $y(t) \in \mathbb{R} \forall t \in N$  ;
- Processo stocastico (PS):  
 $Y_N(s) = \{y(1, s), y(2, s), \dots, y(N, s)\}$ ,  $y(i)$  variabile casuale,  $s$  esperimento generico ;
- Realizzazione di un PS:  
 $Y_N(\bar{s}) = \{y(1, \bar{s}), y(2, \bar{s}), \dots, y(N, \bar{s})\}$ ,  $y(i)$  variabile casuale,  $\bar{s}$  realizzazione di  $s$  ; per semplicità di scrittura solitamente si omettono  $s$  e  $\bar{s}$  ;
- Processo stocastico stazionario (PSS): PS per cui il valore atteso non varia in funzione del tempo ( $E[y(t)] = m_y \forall t$ ) e per cui la covarianza dipende solo dall'ampiezza dell'intervallo di tempo tra due campioni ( $\gamma_y(t_1, t_2) = \gamma_y(t_3, t_4) = \gamma_y(\tau)$   
 $\forall t_1, t_2, t_3, t_4$  t.c.  $|t_1 - t_2| = |t_3 - t_4|$ ,  $\tau = |t_1 - t_2|$ );
- Rumore bianco  $e(t)$  (WN): variabile casuale con media costante  $m_e$  e covarianza  

$$\gamma_e(\tau) = \begin{cases} \lambda^2 & \tau = 0 \\ 0 & \tau \neq 0 \end{cases} ;$$
- Stimatore corretto della media:  $\hat{m}_y = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N y(i)$  ; è consistente se  $\gamma_y(\tau) \rightarrow 0$  se  $\tau \rightarrow \infty$  ;
- Stimatore corretto della covarianza  $\hat{\gamma}_y(\tau) = \frac{1}{N - \tau} \sum_{i=1}^{N - \tau} (y(i) - m_y)(y(i + \tau) - m_y)$  ; è consistente se  $\gamma_y(\tau) \rightarrow 0$  se  $\tau \rightarrow \infty$  ;
- Stimatore non corretto della covarianza  $\hat{\gamma}_y(\tau) = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^{N - \tau} (y(i) - m_y)(y(i + \tau) - m_y)$  ; è corretto asintoticamente;
- Sistemi N-ARMAX:  $y(t)$  una funzione continua di
  - $e(t)$  ;
  - valori passati di  $y(t)$  :  $y(t-1), y(t-2), \dots$  modelli AR (parte autoregressiva);
  - valori passati di  $e(t)$  :  $e(t-1), e(t-2), \dots$  modelli MA (parte a media mobile);
  - valori passati di un ingresso ritardato  $u(t-k)$  :  $u(t-k-1), u(t-k-2), \dots$  modelli X (parte esogena);
- la N viene aggiunta per i modelli non lineari;
- Sistemi AR(n), detti "All poles":  $y(t) = a_1 y(t-1) + a_2 y(t-2) + \dots + a_n y(t-n)$  ;
- Sistemi MA(m), detti "All zeros":  $y(t) = c_0 e(t) + c_1 e(t-1) + \dots + c_m e(t-m)$  ;
- Sistemi ARMA(n,m):  $y(t) = a_1 y(t-1) + \dots + a_n y(t-n) + c_0 e(t) + \dots + c_m e(t-m)$  ;
- Sistemi ARMAX(n,m,k,p):  
 $y(t) = a_1 y(t-1) + \dots + a_n y(t-n) + c_0 e(t) + \dots + c_m e(t-m) + b_0 u(t-k) + \dots + b_p u(t-k-p)$  ;
- Densità spettrale di potenza o spettro:  $\Gamma_y(\omega) = \sum_{\tau=-\infty}^{+\infty} \gamma_y(\tau) e^{-j\omega\tau}$  ;
- Zero bloccante: zero per cui è verificata  $|Z_i| = 1$  ;

- Polo risonante: polo per cui è verificata  $|P_i| \approx 1$  ;
- Stimatore dello spettro:  $\hat{I}_y(\omega) = \sum_{\tau=1}^{N-1} \hat{y}_y(\tau) e^{j\omega\tau}$  ;
- Stimatore regolarizzato dello spettro:  $\hat{I}_y(\omega) = \frac{1}{Q} \sum_{i=1}^Q \hat{I}_i(\tau)$  dove  $\hat{I}_i(\tau)$  è calcolato sui campioni da  $\frac{(i-1)N}{Q}$  a  $\frac{iN}{Q}$  .
- Filtro passa-tutto: sistema dinamico lineare a tempo discreto espresso dalla funzione di trasferimento  $W_{AP}(Z) = \frac{1}{a} \frac{Z+a}{Z+\frac{1}{a}}$ ,  $a \in \mathfrak{R}$  ;
- Filtro in forma canonica: sistema dinamico lineare a tempo discreto espresso come funzione di trasferimento  $W(Z) = \frac{C(Z)}{A(Z)}$  dove:
  - $C(Z)$  ed  $A(Z)$  sono coprimi, ossia  $C(Z)=0$  e  $A(Z)=0$  non hanno radici in comune;
  - $C(Z)$  ed  $A(Z)$  sono dello stesso ordine;
  - $C(Z)$  ed  $A(Z)$  sono monici, ossia il coefficiente del termine di grado massimo è 1;
  - gli zeri di  $C(Z)$  sono tutti a fase minima, i poli di  $A(Z)$  sono tutti stabili.
- Processo in forma canonica: processo del tipo  $y(t) = W(Z)e(t)$  dove  $W(Z)$  è in forma canonica;
- Predittore: funzione  $\hat{y}(t|t-k)$  che stima i valori di  $y(t)$  noti i campioni dall'inizio dei tempi a  $t-k$  ;
- Errore di predizione:  $\epsilon(t) = |\hat{y}(t|t-k) - y(t)|$  ;
- Predittore ottimo: predittore per cui:
  - $E[\hat{y}(t|t-k)\epsilon(t)] = 0$  l'errore di predizione non è correlato con la predizione stessa;
  - $V[\epsilon(t)]$  è la minima possibile;
- Identificazione RLS con oblio: identificazione RLS in cui la cifra di merito "pesa" l'errore di predizione in base al tempo; in particolare riduce il peso dell'errore in istanti lontani nel tempo (  $\approx \frac{3}{1-\rho}$  passi);  $J = \frac{1}{N} \sum_{t=0}^N \rho^{N-t} \epsilon(t)^2$ ,  $0 < \rho < 1$  ;
- Uno stato  $\bar{x}$  di un sistema  $\Sigma$  si dice raggiungibile se partendo dallo stato iniziale nullo  $x_0$  esiste un ingresso  $y(t)$  tale che  $x(t) = \bar{x}$  con  $t$  finito;
- Un sistema  $\Sigma$  si dice completamente raggiungibile se ogni possibile stato  $\bar{x}$  è raggiungibile;
- Un sistema  $\Sigma$  si dice osservabile quando, a partire da due stati iniziali  $x_1 \neq x_2$  vale  $y_1(t) \neq y_2(t) \forall t$  ;
- La matrice di raggiungibilità  $R$  di un sistema  $\Sigma$  è  $R = [F \quad FG \quad F^2G \quad \dots \quad F^{N-1}G]$  (matrici accostate per colonne);
- La matrice di osservabilità  $O$  di un sistema  $\Sigma$  è  $O = [H \quad HF \quad HF^2 \quad \dots \quad HF^{N-1}]^T$

(matrici accostate per righe);

## Teoremi non dimostrati

**Teorema 1:** l'uscita di un sistema dinamico lineare asintoticamente stabile con un PSS in ingresso è un PSS.

**Teorema 2:** combinazioni lineari di PSS sono PSS.

**Teorema 3 (filtri in forma canonica):** ogni filtro  $W(Z) = \frac{C(Z)}{A(Z)}$  può essere espresso in forma canonica.

**Teorema 4 (positività dello spettro):**  $\Gamma_y(\omega) \geq 0 \forall \omega$ .

**Teorema 5 (inversa dello spettro):**  $\gamma_y(\tau) = \frac{1}{2\tau} \int_{-\pi}^{\pi} \Gamma_y(\omega) e^{j\omega\tau} d\omega$ .

**Teorema 6 (di Parseval):** lo spettro dell'uscita di un sistema dinamico lineare asintoticamente stabile con funzione di trasferimento  $W(Z)$  alimentato con un PSS in ingresso è un PSS di spettro  $\Gamma_y(\omega) = |W(e^{j\omega})|^2 \Gamma_u(\omega)$  dove  $|W(e^{j\omega})|^2$  è il quadrato del modulo di  $W$  calcolata in  $e^{j\omega}$ , ossia  $W(e^{j\omega})W(e^{-j\omega})$ .

**Teorema 7 (metodo grafico di rappresentazione dello spettro):** lo spettro dell'uscita di un sistema dinamico lineare asintoticamente stabile con funzione di trasferimento  $W(Z)$  alimentato con un PSS può essere rappresentato nel seguente modo. Sia  $C$  la circonferenza goniometrica rappresentata sul piano di Gauss insieme ai poli  $P_i$  e agli zeri  $Z_i$  di  $W(Z)$  e  $C(\omega)$  il punto sulla circonferenza di coordinate  $(\cos(\omega), \sin(\omega))$ . Lo spettro può essere disegnato approssimativamente tenendo conto che:

$$\Gamma_y(\omega) = \frac{\prod_{i=1}^{n_p} (\text{distanza tra } C(\omega) \text{ e } P_i)}{\prod_{i=1}^{n_z} (\text{distanza tra } C(\omega) \text{ e } Z_i)}$$

**Teorema 7 (inconsistenza di  $\hat{\Gamma}_y(\omega)$ ):** si dimostra che  $E[\hat{\Gamma}_y(\omega) - \Gamma_y(\omega)] \rightarrow \Gamma_y(\omega)^2$ , ossia l'errore di stima compiuto dipende dal quadrato dello spettro.

**Teorema 8 (incorrelazione di  $\hat{\Gamma}_y(\omega)$ ):** si dimostra che  $E[(\hat{\Gamma}_y(\omega_1) - \Gamma_y(\omega_1))(\hat{\Gamma}_y(\omega_2) - \Gamma_y(\omega_2))] \rightarrow 0$  quando  $N \rightarrow \infty \wedge \omega_1 \neq \omega_2$ .

**Teorema 9 (errore di stima di  $\hat{\Gamma}_y(\omega)$ ):** si dimostra che quando  $N \rightarrow \infty$

$$E[\hat{\Gamma}_y(\omega) - \Gamma_y(\omega)] \rightarrow \frac{1}{Q} \Gamma_y(\omega)^2$$

**Teorema 11 (condizione di raggiungibilità)** un sistema è completamente raggiungibile se la sua matrice di raggiungibilità  $R$  ha rango pari all'ordine del sistema.

**Teorema 10 (condizione di osservabilità)** un sistema è osservabile se la sua matrice di osservabilità  $O$  ha rango pari all'ordine del sistema.

## Dimostrazioni

Ipotesi di tutte le dimostrazioni:

- $Y_N$  è un PSS, sono noti il valor medio  $E[y(i)] = m_y$  e la varianza  $V[y(i)] = \gamma_y(0)$  di  $y(i)$ .

$\hat{m}_y$  è corretto

$$E[\hat{m}_y] = E\left[\frac{1}{N} \sum_{i=1}^N y(i)\right]$$

$$E[\hat{m}_y] = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N E[y(i)]$$

$$E[\hat{m}_y] = \frac{N}{N} m_y = m_y$$

$\hat{\gamma}_y(\tau)$  è corretto

$$E[\hat{\gamma}_y(\tau)] = E\left[\frac{1}{N-\tau} \sum_{i=1}^{N-\tau} (y(i) - m_y)(y(i+\tau) - m_y)\right]$$

$$E[\hat{\gamma}_y(\tau)] = \frac{1}{N-\tau} \sum_{i=1}^{N-\tau} E[(y(i) - m_y)(y(i+\tau) - m_y)]$$

$$E[\hat{\gamma}_y(\tau)] = \frac{N-\tau}{N-\tau} \gamma_y(\tau) = \gamma_y(\tau)$$

### Formula semplificata della covarianza

$$\gamma_y(\tau) = E[(y(t) - m_y)(y(t+\tau) - m_y)]$$

$$\gamma_y(\tau) = E[y(t)y(t+\tau) - m_y y(t) - m_y y(t+\tau) + m_y^2]$$

$$\gamma_y(\tau) = E[y(t)y(t+\tau)] - m_y^2 - m_y^2 + m_y^2$$

$$\gamma_y(\tau) = E[y(t)y(t+\tau)] - m_y^2$$

### La covarianza è indipendente dalla media

$$\gamma_y(\tau) = E[(y(t) - m_y)(y(t+\tau) - m_y)]$$

Definisco una variabile “depolarizzata”:

$$\tilde{y}(t) = y(t) - m_y$$

$$\gamma_y(\tau) = E[(y(t) - m_y)(y(t+\tau) - m_y)] = E[(\tilde{y}(t))(\tilde{y}(t+\tau))] = \tilde{\gamma}_y(\tau)$$

La covarianza di  $y$  è identica a quella di  $\tilde{y}$ .

### Valore atteso di un sistema MA(m)

$$y(t) = c_0 e(t) + c_1 e(t-1) + \dots + c_m e(t-m)$$

$$E[y(t)] = E[c_0 e(t) + c_1 e(t-1) + \dots + c_m e(t-m)]$$

$$E[y(t)] = c_0 E[e(t)] + c_1 E[e(t-1)] + \dots + c_m E[e(t-m)]$$

$$E[y(t)] = m_e \sum_{i=0}^m c_i$$

### Covarianza di un sistema MA(m)

Senza perdere di generalità si ipotizza  $m_y = 0 \wedge m_e = 0$ .

$$y(t) = c_0 e(t) + c_1 e(t-1) + \dots + c_m e(t-m)$$

$$\gamma_y(\tau) = E[y(t)y(t+\tau)]$$

$$\gamma_y(\tau) = E[(c_0 e(t) + c_1 e(t-1) + \dots + c_m e(t-m))(c_0 e(t+\tau) + c_1 e(t-1+\tau) + \dots + c_m e(t-m+\tau))]$$

Sviluppando il prodotto e sfruttando la linearità di E si hanno due possibili tipi di addendo:

- $c_j c_j E[e(t) e(t)] = 0$  ;
- $c_i c_{i+\tau} E[(e(t))^2] = c_i c_{i+\tau} \lambda^2$  ;

Pertanto la scrittura può essere sintetizzata come segue:

$$\gamma_y(\tau) = \lambda^2 \sum_{i=0}^{m-\tau} c_i c_{i+\tau}$$

### Valore atteso di un sistema AR(n)

$$y(t) = a_1 y(t-1) + a_2 y(t-2) + \dots + a_n y(t-n) + e(t)$$

$$E[y(t)] = E[a_1 y(t-1) + a_2 y(t-2) + \dots + a_n y(t-n) + e(t)]$$

$$E[y(t)] = m_y \sum_{i=1}^n a_i + m_e = m_y$$

$$m_y = \frac{m_e}{1 - \sum_{i=1}^n a_i}$$

### Ogni sistema AR(1) è esprimibile come MA(∞)

Trattandosi di un sistema di ordine 1  $a_i = 0 \forall i > 1$ , e per semplicità di scrittura si pone  $a_1 = \alpha$ .

Il sistema si può quindi descrivere con la seguente equazione:

$$y(t) = \alpha y(t-1) + e(t)$$

$y(t)$  si può anche scrivere come una combinazione lineare di  $e(t)$ . Infatti:

$$y(t) = \alpha y(t-1) + e(t)$$

$$y(t) = \alpha(\alpha y(t-2) + e(t-1)) + e(t)$$

$$y(t) = \alpha^2 y(t-2) + \alpha e(t-1) + e(t)$$

$$y(t) = \alpha^2(\alpha y(t-3) + e(t-2)) + \alpha e(t-1) + e(t)$$

$$y(t) = \alpha^3 y(t-3) + \alpha^2 e(t-2) + \alpha e(t-1) + e(t)$$

Il calcolo può procedere ricorsivamente, e quindi è riassumibile come:

$$y(t) = \sum_{i=0}^{\infty} \alpha^i e(t-i)$$

Quest'ultima forma è identica alla definizione di un MA(  $\infty$  ) con  $c_i = \alpha^i \forall i$  .

### **Ogni sistema AR(n) è esprimibile come MA( $\infty$ )**

Ogni sistema AR(n) si può descrivere con la seguente equazione:

$$y(t) = e(t) + a_1 y(t-1) + a_2 y(t-2) + \dots + a_n y(t-n)$$

E' possibile ragionare come al punto precedente ed esprimere ogni termine come combinazione lineare di  $e(t)$  nei vari istanti di tempo. Pertanto è lecito scrivere:

$$y(t) = \sum_{i=0}^{\infty} A_i e(t-i)$$

con  $A_i$  coefficienti opportuni.

### **Ogni sistema ARMA(n,m) è esprimibile come MA( $\infty$ )**

Come visto nel punto precedente, ogni sistema AR(n) si può esprimere come MA(  $\infty$  ), quindi è possibile ridurre l'equazione generale dell'ARMA:

$$y(t) = a_1 y(t-1) + \dots + a_n y(t-n) + c_0 e(t) + \dots + c_m e(t-m)$$

nella forma seguente:

$$y(t) = \sum_i^{\infty} A_i e(t-i) + c_0 e(t) + \dots + c_m e(t-m)$$

che è anch'essa una combinazione lineare di  $e(t)$  nei vari istanti di tempo. Pertanto la scrittura può essere ulteriormente compattata come segue:

$$y(t) = \sum_i^{\infty} B_i e(t-i)$$

con  $B_i$  coefficienti opportuni.

### **Covarianza di un sistema AR(1)**

Senza perdere di generalità si ipotizza  $m_y = 0 \wedge m_e = 0$  .

Quindi:

$$y(t) = \alpha y(t-1) + e(t)$$

$$\gamma_y(\tau) = E[y(t)y(t-\tau)]$$

$$\gamma_y(\tau) = E[(\alpha y(t-1) + e(t))y(t-\tau)]$$

$$\gamma_y(\tau) = E[\alpha y(t-1)y(t-\tau) + e(t)y(t-\tau)]$$

$$\gamma_y(\tau) = \alpha E[y(t-1)y(t-\tau)] + E[e(t)y(t-\tau)]$$

$$\gamma_y(\tau) = \alpha \gamma_y(\tau-1) + E[e(t)y(t-\tau)]$$

Per il punto precedente,

$$y(t-\tau) = \sum_{i=0}^{\infty} \alpha^i e(t-\tau-i) \quad \text{quindi:}$$

$$\gamma_y(\tau) = \alpha \gamma_y(\tau-1) + E[e(t) \sum_{i=0}^{\infty} \alpha^i e(t-\tau-i)]$$

L'ultimo termine a secondo membro è riconducibile ad espressioni di covarianza di  $e(t)$  in istanti di tempo diversi, quindi per definizione è nullo. Si ha:

$$\gamma_y(\tau) = \alpha \gamma_y(\tau-1)$$

Per completare la definizione ricorsiva si calcola  $\gamma_y(0)$  :

$$\gamma_y(0) = E[y(t)^2]$$

$$\gamma_y(0) = E[(\alpha y(t-1) + e(t))(\alpha y(t-1) + e(t))]$$

$$\gamma_y(0) = E[(\alpha y(t-1) + e(t))(\alpha y(t-1) + e(t))]$$

$$\gamma_y(0) = E[(\alpha y(t-1))^2 + 2\alpha y(t-1)e(t) + e(t)^2]$$

$$\gamma_y(0) = \alpha E[y(t-1)^2] + 2\alpha E[y(t-1)e(t)] + E[e(t)^2] \quad \text{e per stazionarietà di } y(t) :$$

$$\gamma_y(0) = \alpha \gamma_y(0) + \lambda^2, \quad \text{quindi}$$

$$\gamma_y(0) = \frac{\lambda^2}{1-\alpha}. \quad \text{Concludendo si può scrivere:}$$

$$\gamma_y(\tau) = \begin{cases} \frac{\lambda^2}{1-\alpha} & \tau=0 \\ \alpha \gamma_y(\tau-1) & \tau \neq 0 \end{cases} \quad \text{che è detta equazione di Yule-Walker.}$$

## Lo spettro è una funzione reale

Lo spettro è definito come una serie:

$$\Gamma_y(\omega) = \sum_{\tau=-\infty}^{+\infty} \gamma_y(\tau) e^{-j\omega\tau}$$

I termini della sommatoria possono essere:

- $\gamma_y(0)$ , per  $\tau=0$  ;
- coppie di complessi coniugati, in particolare  $\gamma_y(k) e^{\pm j\omega\tau}$  per ogni  $\tau = \pm k$  poiché  $\gamma_y$  è pari.

Notando che la somma di una coppia di complessi coniugati è riconducibile a un numero reale tramite la formula di Eulero:

$$\frac{e^{j\alpha} + e^{-j\alpha}}{2} = \cos(\alpha)$$

ossia:

$$\gamma_y(k) e^{j\omega k} + \gamma_y(k) e^{-j\omega k} = 2 \cos(\omega k) \gamma_y(k)$$

si può concludere che  $\Gamma_y(\omega)$  è una somma di numeri reali, quindi ha codominio  $\mathfrak{R}$ .

## Lo spettro è pari

Per quanto descritto nella dimostrazione precedente,  $\Gamma_y(\omega)$  può essere scritta come:

$$\Gamma_y(\omega) = \gamma_y(0) + \sum_{k=1}^{\infty} 2 \cos(\omega k) \gamma_y(k)$$

ma questa è una combinazione lineare di funzioni pari in  $\omega$ , quindi è pari.

### **Lo spettro è periodico**

Per le stesse considerazioni di cui sopra,  $\Gamma_y(\omega)$  è una combinazione lineare di  $\cos(\omega k)$ , la quale è una funzione periodica di periodo  $2\pi$ . Si conclude che anche  $\Gamma_y(\omega)$  è una funzione periodica di periodo  $2\pi$ .

### **Lo spettro è invariante rispetto alla media**

Dal momento che lo spettro è definito come la serie:

$$\Gamma_y(\omega) = \sum_{\tau=-\infty}^{\infty} \gamma_y(\tau) e^{-j\omega\tau}$$

ed ogni elemento della sommatoria è invariante rispetto alla media (in particolare la covarianza) si conclude che lo spettro stesso non è influenzato dalla media di  $y(i)$ .

### **Spettro della somma di segnali scorrelati**

Siano  $y_1(i)$  ed  $y_2(i)$  due segnali completamente scorrelati, ossia  $y_1(i) \perp y_2(i)$ . Per la definizione di correlazione, deve valere:

$$\gamma_{y_1+y_2}(\tau) = \gamma_{y_1}(\tau) + \gamma_{y_2}(\tau)$$

quindi:

$$\Gamma_{y_1+y_2}(\omega) = \sum_{\tau=-\infty}^{\infty} \gamma_{y_1+y_2}(\tau) e^{-j\omega\tau} = \sum_{\tau=-\infty}^{\infty} [\gamma_{y_1}(\tau) + \gamma_{y_2}(\tau)] e^{-j\omega\tau}$$

$$\Gamma_{y_1+y_2}(\omega) = \sum_{\tau=-\infty}^{\infty} \gamma_{y_1}(\tau) e^{-j\omega\tau} + \sum_{\tau=-\infty}^{\infty} \gamma_{y_2}(\tau) e^{-j\omega\tau}$$

$$\Gamma_{y_1+y_2}(\omega) = \Gamma_{y_1}(\omega) + \Gamma_{y_2}(\omega)$$

$$\hat{\Gamma}_y(\omega) \text{ **non è corretto**}$$

Lo stimatore è definito come:

$$\hat{\Gamma}_y(\tau) = \sum_{\tau=1}^{N-1} \hat{\gamma}_y(\tau) e^{-j\omega\tau}$$

quindi

$$E[\hat{\Gamma}_y(\tau)] = E\left[\sum_{\tau=1}^{N-1} \hat{\gamma}_y(\tau) e^{-j\omega\tau}\right]$$

e per linearità di E:

$$E[\hat{\Gamma}_y(\tau)] = \sum_{\tau=1}^{N-1} E[\hat{\gamma}_y(\tau)] e^{-j\omega\tau}$$

Dal momento che  $\hat{\gamma}_y$  è corretto si può anche scrivere:

$$E[\hat{\Gamma}_y(\tau)] = \sum_{\tau=1}^{N-1} \gamma_y(\tau) e^{-j\omega\tau} \neq \Gamma_y(\tau)$$

dunque lo stimatore non è corretto (lo è asintoticamente in quanto  $N-1 \rightarrow \infty$ ).



$\hat{\Gamma}_y(\omega)$  è **asintoticamente corretto**

Per la linearità di E si può scrivere:

$$E[\hat{\Gamma}_y(\omega)] = \frac{1}{Q} \sum_{i=1}^Q E[\hat{\Gamma}_i(\omega)]$$

$$E[\hat{\Gamma}_y(\omega)] = \frac{Q}{Q} E[\hat{\Gamma}_i(\omega)]$$

Ma dal momento che il processo è stazionario  $\Gamma_i(\omega) = \Gamma_y(\omega) \forall i$  quindi:

$$E[\hat{\Gamma}_y(\omega)] = \Gamma_y(\omega) \quad .$$

### **Il filtro passa-tutto non modifica media e funzione di covarianza**

Si suppone che  $W_{AP}(Z)$  sia la funzione di trasferimento di un sistema passa-tutto alimentato da un segnale  $u(t)$ . Essendo per definizione sempre asintoticamente stabile, vale il teorema di Parseval e quindi:

$$\Gamma_y(\omega) = |W_{AP}(e^{j\omega})|^2 \Gamma_u(\omega)$$

Ma  $|W_{AP}(e^{j\omega})|^2$  è esprimibile come:

$$|W_{AP}(e^{j\omega})|^2 = \left( \frac{1}{a} \frac{e^{j\omega} + a}{e^{-j\omega} + \frac{1}{a}} \right) \left( \frac{1}{a} \frac{e^{-j\omega} + a}{e^{j\omega} + \frac{1}{a}} \right)$$

$$|W_{AP}(e^{j\omega})|^2 = \frac{1}{a^2} \frac{e^{j\omega} e^{-j\omega} + a e^{j\omega} + a e^{-j\omega} + a^2}{e^{j\omega} e^{-j\omega} + \frac{1}{a} e^{-j\omega} + \frac{1}{a} e^{j\omega} + \frac{1}{a^2}}$$

$$|W_{AP}(e^{j\omega})|^2 = \frac{1}{a^2} \frac{1 + a^2 + 2a \cos(\omega)}{1 + \frac{1}{a^2} + \frac{2}{a} \cos(\omega)} = 1$$

Quindi  $\Gamma_y(\omega) = \Gamma_u(\omega)$ . D'altra parte il filtro non modifica nemmeno la media del segnale, in quanto il suo guadagno è unitario, infatti:

$$\mu_{AP} = W_{AP}(1) = \frac{1}{a} \frac{1+a}{1+\frac{1}{a}} = 1 \quad .$$

### **Un ritardo non modifica la funzione di covarianza**

Supponendo di avere un segnale  $y(t)$  generato da un filtro per cui valga il teorema di Parseval posso scrivere:

$$\Gamma_y(\omega) = |W(e^{j\omega})|^2 \Gamma_u(\omega)$$

Supponendo di avere un segnale  $\tilde{y}(t)$ , identico a  $y(t)$  ma in ritardo di  $k$  passi, si può scrivere:

$$\Gamma_{\tilde{y}}(\omega) = |W(e^{j\omega}) z^{-k}|^2 \Gamma_u(\omega)$$

$$\Gamma_{\tilde{y}}(\omega) = |W(e^{j\omega})|^2 |e^{-jk\omega}|^2 \Gamma_u(\omega)$$

ma  $e^{-jk\omega}$  è un numero immaginario puro, quindi il suo modulo è unitario:

$$\Gamma_{\hat{y}}(\omega) = |W(e^{j\omega})|^2 \Gamma_u(\omega) = \Gamma_y(\omega) \quad .$$

## **L'errore di un predittore ARMA ha varianza limitata e crescente in k**

L'errore di un predittore di un processo ARMA è definito come:

$$\epsilon(k) = E(Z)e(t) \quad , \text{dove l'espressione di } E(Z) \text{ dipende da } k.$$

In particolare, per  $k=1$  si ha:

$$\epsilon(1) = e(t) \quad \text{poichè } A(Z) \text{ e } C(Z) \text{ sono monici e dello stesso ordine. Dunque:}$$

$$V[\epsilon(1)] = V[e(t)] \quad .$$

Per  $k=2$ , invece:

$$\epsilon(1) = e(t) + \alpha_1 e(t-1) \quad \text{quindi}$$

$$V[\epsilon(1)] = V[e(t)] + V[\alpha_1 e(t-1)]$$

$$V[\epsilon(1)] = V[e(t)] + \alpha_1^2 V[e(t-1)]$$

$$V[\epsilon(1)] = V[e(t)] + \alpha_1^2 V[e(t)] = V[e(t)](1 + \alpha_1^2)$$

con  $\alpha_1$  coefficiente opportuno. Per ragioni analoghe:

$$V[\epsilon(2)] = V[e(t)](1 + \alpha_1^2 + \alpha_2^2)$$

$$V[\epsilon(3)] = V[e(t)](1 + \alpha_1^2 + \alpha_2^2 + \alpha_3^2)$$

e così via. In particolare per  $k > n$  tutto il processo è imprevedibile, quindi  $\epsilon(t) = y(t)$  e

$$V[\epsilon(t)] = V[y(t)] \quad .$$

Si può quindi concludere che la varianza dell'errore ha minimo assoluto in  $k=1$  e vale  $V[e(t)]$ , è sempre strettamente crescente e ha per massimo la varianza del processo.

## **Costruzioni**

Si suppone sempre un sistema in forma canonica.

### **Costruzione del predittore per un processo MA(n)**

Per definizione e per le ipotesi fatte, il processo può equivalentemente essere espresso nelle forme:

$$y(t) = C(Z)e(t)$$

e

$$y(t) = e(t) + c_1 e(t-1) + \dots + c_{k-1} e(t-k) + \dots + c_n e(t-n) \quad .$$

Si osserva che dal momento che al tempo  $t$  si conoscono i valori di  $y$  da  $t-n$  a  $t-k$  (quelli antecedenti a  $t-n$  non influenzano il sistema), quindi non sarà possibile fare una stima dei primi  $k$  termini della sommatoria. Si definisce quindi lo stimatore seguente:

$$\hat{y}(t|t-k) = c_k e(t-k) + c_{k+1} e(t-k-1) + \dots + c_n e(t-n)$$

Si può dimostrare che  $\hat{y}(t|t-k)$  è anche lo stimatore ottimo. Così come è scritto, però, presenta una dipendenza da  $e(t)$ , che è un dato non osservabile. Si può ricondurre lo stimatore a funzione di dati soltanto osservabili notando che:

$$y(t) = C(Z)e(t) \rightarrow e(t) = \frac{1}{C(Z)} y(t)$$

quindi

$$\hat{y}(t|t-k) = (c_k z^{-k} + c_{k+1} z^{-k-1} + \dots + c_n z^{-n}) e(t)$$

$$\hat{y}(t|t-k) = \frac{c_k z^{-k} + c_{k+1} z^{-k-1} + \dots + c_n z^{-n}}{1 + c_1 z^{-1} + \dots + c_n z^{-n}} y(t) \quad .$$

### **Costruzione del predittore per un processo ARMA(m,n)**

In linea di principio, sapendo che ogni sistema ARMA si può esprimere come MA(∞) si potrebbe pensare di procedere come al punto precedente. Si presenta però il problema di gestire infiniti termini, che praticamente non è accettabile.

Per aggirare il problema si riconduce l'equazione generale dei processi ARMA:

$$y(t) = \frac{C(Z)}{A(Z)} e(t)$$

alla forma detta equazione diofantina, che prevede la divisione dei polinomi  $A(Z)$  e  $C(Z)$  :

$$y(t) = [E(Z) + \frac{\tilde{R}(Z)Z^{-k}}{A(Z)}] e(t)$$

dove:

- $E(Z)$  è il risultato della divisione  $C(Z)/A(Z)$  ;
- $R(Z)$  è il resto della divisione  $C(Z)/A(Z)$  ;
- $\tilde{R}(Z)$  è il resto della divisione privato del ritardo, ossia  $\tilde{R}(Z) = R(Z)Z^k$  ;

L'equazione diofantina può essere riscritta come:

$$y(t) = E(Z)e(t) + \frac{\tilde{R}(Z)}{A(Z)} e(t-k) \quad .$$

Si dimostra che  $E[Z]e(t)$  è una funzione di  $z^{t-1}, z^{t-2}, \dots, z^{t-k+1}$ , ossia non è predicibile al tempo  $t$  noti i campioni fino a  $t-k$ . Si dimostra inoltre che  $\frac{\tilde{R}(Z)}{A(Z)} e(t-k)$  dipende solo da campioni fino a  $t-k$ , dunque è predicibile. In base a queste informazioni si definisce lo stimatore:

$$\hat{y}(t|t-k) = \frac{\tilde{R}(Z)}{A(Z)} e(t-k)$$

Che si può dimostrare essere ottimo. Analogamente al caso precedente si può rendere lo stimatore dipendente dai dati osservati anziché dal rumore, ossia:

$$\hat{y}(t|t-k) = \frac{\tilde{R}(Z)}{C(Z)} y(t-k) \quad .$$

### **Costruzione del predittore per un sistema ARMAX**

Sia  $y(t)$  un sistema ARMAX generico:

$$y(t) = \frac{C(z)}{A(z)} e(t) + \frac{B(z)}{A(z)} u(t-1)$$

Svolgendo  $k$  passi della lunga divisione fra  $C(z)$  e  $A(z)$  si ottiene un quoziente  $E(z)$  composto da monomi di grado superiore a  $-k$  e un resto  $R(z)$  composto da monomi di grado inferiore o uguale a  $-k$ . Quindi è possibile riscrivere  $y(t)$  nella forma:

$$y(t) = E(z)e(t) + \frac{R(z)}{A(z)}e(t) + \frac{B(z)}{A(z)}u(t-1)$$

L'espressione ottenuta si può scomporre in parte predicibile e imprevedibile al tempo t-k:

$$y(t) = \hat{y}(t|t-k) + \epsilon(t)$$

$$\hat{y}(t|t-k) = \frac{R(z)}{A(z)}e(t) + \frac{B(z)}{A(z)}u(t-1)$$

$$\epsilon(t) = E(z)e(t)$$

Si dimostra che il predittore  $\hat{y}(t|t-k)$  è ottimo. E' possibile anche riscrivere il predittore in funzione di  $y(t)$  anziché  $e(t)$  :

$$y(t) = \frac{C(z)}{A(z)}e(t) + \frac{B(z)}{A(z)}u(t-1)$$

$$A(z)y(t) = C(z)e(t) + B(z)u(t-1)$$

$$A(z)y(t) - B(z)u(t-1) = C(z)e(t)$$

$$e(t) = \frac{A(z)}{C(z)}y(t) - \frac{B(z)}{C(z)}u(t-1)$$

Quindi:

$$\hat{y}(t|t-k) = \frac{R(z)}{A(z)} \left( \frac{A(z)}{C(z)}y(t) - \frac{B(z)}{C(z)}u(t-1) \right) + \frac{B(z)}{A(z)}u(t-1)$$

$$\hat{y}(t|t-k) = \frac{R(z)}{C(z)}y(t) - \frac{R(z)B(z)}{A(z)C(z)}u(t-1) + \frac{B(z)}{A(z)}u(t-1)$$

$$\hat{y}(t|t-k) = \frac{R(z)}{C(z)}y(t) + \frac{B(z)(C(z) - R(z))}{A(z)C(z)}u(t-1)$$

Da come sono stati definiti  $R(z)$  ed  $E(z)$ , vale sempre la relazione:

$$C \frac{(z)}{A}(z) = E(z) + R \frac{(z)}{A}(z), \text{ quindi } C(z) - R(z) = A(z)E(z) :$$

$$\hat{y}(t|t-k) = \frac{R(z)}{C(z)}y(t) + \frac{B(z)A(z)E(z)}{A(z)C(z)}u(t-1)$$

$$\hat{y}(t|t-k) = \frac{R(z)}{C(z)}y(t) + \frac{B(z)E(z)}{C(z)}u(t-1) .$$