

PROVA SCRITTA DI SISTEMI DINAMICI  
A.A. 2020/2021

5 febbraio 2021

**Nome e Cognome:**

**gruppo:** Gruppo A

**esercizio:** Esercizio 1

**Note:** Scrivere le risposte su un singolo foglio bianco usando penna nera. Non scrivere con inchiostro blu o a matita. Non consegnare fogli aggiuntivi. La chiarezza e precisione nelle risposte sarà oggetto di valutazione.

Dichiaro che le risposte a questo esercizio sono frutto del mio e solo del mio lavoro e che non mi sono consultato con altri.

Soluzione

**Domanda 1.1**

Noti i campioni di una realizzazione di un **processo stocastico stazionario a valore atteso nullo** raggruppati nella tabella seguente:

$t_i$	1	2	3	4	5	6
$y(t_i)$	1.94	-0.575	1.479	0.207	0.371	0.029

si vuole identificare per il processo stocastico in questione un modello di tipo AR(2). Si chiede di:

- determinare i parametri del modello sfruttando i dati a disposizione;
- valutare l'incertezza della stima dei parametri del modello.

Revisione

$$M \text{ AR}(2) \quad y(t) = a_1 y(t-1) + a_2 y(t-2) + z(t)$$

$$\text{or } z(\cdot) \sim \text{WN}(0, \sigma^2)$$

Use algorithm PEM batch

predictor ed 1 passo  $\hat{M}(\theta)$ :

$$\hat{y}(t|t-1) = a_1 y(t-1) + a_2 y(t-2)$$

lo passo efficace si compiono osservati  
 agli istanti  $t=3, 4, 5, 6$ , ma non ai primi  
 2 (per mancanza di osservazioni agli istanti  
 precedenti)

Il funzionale di costo da minimizzare è allora:

$$J(\sigma) = \left[ \sum_{t=3}^6 [y(t) - \hat{y}(t)]^2 \right] \cdot \frac{1}{4}$$
$$= \sum_{t=3}^6 [y(t) - \varphi(t)^T \sigma]^2$$

Il  $\frac{1}{4}$  è un coefficiente medio!

Lo voglio minimizzare,

quindi il termine  $\frac{1}{4}$  è irrilevante!

con  $\sigma = \begin{bmatrix} \sigma_1 \\ \sigma_2 \end{bmatrix}$        $\varphi(t) = \begin{bmatrix} y(t-1) \\ y(t-2) \end{bmatrix}$

In forma compatta le espressioni precedenti si minimizzano prodotti sono [cfr L12-P6]

$$\sum_{t=3}^6 \varphi(t) y(t) = \left[ \sum_{t=3}^6 \varphi(t) \varphi^T(t) \right] \sigma$$

Calcolo la matrice

$$S = \left[ \sum_{t=3}^6 \varphi(t) \varphi^T(t) \right]$$

$$= \sum_{t=3}^6 \begin{bmatrix} y(t-1) \\ y(t-2) \end{bmatrix} \begin{bmatrix} y(t-1) & y(t-2) \end{bmatrix}$$


$$S = \sum_{t=3}^6 \begin{bmatrix} y(t-1) \\ y(t-2) \end{bmatrix} \cdot [y(t-1) \ y(t-2)]$$

↑  
↓  
ju edless

$$S = \begin{bmatrix} y(2) \\ y(1) \end{bmatrix} [y(2) \ y(1)] + \begin{bmatrix} y(3) \\ y(2) \end{bmatrix} [y(3) \ y(2)] +$$

$$+ \begin{bmatrix} y(4) \\ y(3) \end{bmatrix} [y(4) \ y(3)] + \begin{bmatrix} y(5) \\ y(4) \end{bmatrix} [y(5) \ y(4)]$$

$$= \begin{bmatrix} y^2(2) & y(2)y(1) \\ y(1)y(2) & y^2(1) \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} y^2(3) & y(3)y(2) \\ y(2)y(3) & y^2(2) \end{bmatrix} +$$

$$+ \begin{bmatrix} y^2(4) & y(4)y(3) \\ y(3)y(4) & y^2(3) \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} y^2(5) & y(5)y(4) \\ y(4)y(5) & y^2(4) \end{bmatrix} =$$

$$S = \begin{bmatrix} [y^2(2) + y^2(3) + y^2(4) + y^2(5)] & [y(1)y(2) + y(2)y(3) + \\ & + y(3)y(4) + y(4)y(5)] \\ [y(1)y(2) + y(2)y(3) + y(3)y(4) + \\ & + y(4)y(5)] & [y^2(1) + y^2(2) + y^2(3) + y^2(4)] \end{bmatrix}$$

Sostituisco:

$$\begin{aligned} S_{(1,1)} &= [y^2(2) + y^2(3) + y^2(4) + y^2(5)] = \\ &= (-0,575)^2 + (1,479)^2 + (0,207)^2 + (0,371)^2 = \\ &\approx 2,698556 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} S_{(2,2)} &= [y^2(1) + y^2(2) + y^2(3) + y^2(4)] = \\ &= (1,940)^2 + (-0,575)^2 + (1,479)^2 + (0,207)^2 = \\ &\approx 6,324515 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} S_{(1,2)} = S_{(2,1)} &= [y(1) \cdot y(2) + y(2) \cdot y(3) + \\ &\quad + y(3) \cdot y(4) + y(4) \cdot y(5)] = \\ &= 1,940 \cdot (-0,575) + (-0,575) \cdot 1,479 + \\ &\quad + 1,479 \cdot 0,207 + 0,207 \cdot 0,371 = \\ &\approx -1,582375 \end{aligned}$$

$$S \approx \begin{bmatrix} 2,699 & -1,583 \\ -1,583 & 6,324 \end{bmatrix}$$

$$\det S = 2,699 \cdot 6,324$$

$$\approx \begin{bmatrix} -1,583^2 \\ + 14,562 \end{bmatrix}$$

↳ simmetrica e def positiva (ex)

$$J \stackrel{12}{=} \begin{bmatrix} 2,699 & -1,583 \\ -1,583 & 6,324 \end{bmatrix}$$

$$J^{-1} = \frac{1}{14,562} \cdot \begin{bmatrix} 6,324 & +1,583 \\ +1,583 & 2,699 \end{bmatrix} =$$

$$\stackrel{2}{=} \begin{bmatrix} 0,4393 & 0,1087 \\ 0,1087 & 0,1853 \end{bmatrix}$$

La soluzione attesa è allora

$$\hat{\theta} = J^{-1} \cdot \sum_3^6 \varphi(t) y(t)$$

$$\text{ov} \sum_3^6 \varphi(t) y(t) = \varphi(3) \cdot y(3) + \varphi(4) \cdot y(4) + \varphi(5) \cdot y(5) + \varphi(6) \cdot y(6)$$

$$= \begin{bmatrix} \varphi(3) \\ y(3) \end{bmatrix} \cdot y(3) + \begin{bmatrix} \varphi(4) \\ y(4) \end{bmatrix} \cdot y(4) + \begin{bmatrix} \varphi(5) \\ y(5) \end{bmatrix} \cdot y(5) + \begin{bmatrix} \varphi(6) \\ y(6) \end{bmatrix} \cdot y(6) \Rightarrow$$

$$\sum_{t=3}^6 \varphi(t) y(t) = \begin{bmatrix} -0,575 \\ +1,340 \end{bmatrix} \cdot 1,979 +$$

$$+ \begin{bmatrix} 1,979 \\ -0,575 \end{bmatrix} \cdot 0,207 +$$

$$+ \begin{bmatrix} 0,207 \\ 1,979 \end{bmatrix} \cdot 0,371 +$$

$$+ \begin{bmatrix} 0,371 \\ 0,207 \end{bmatrix} \cdot 0,029 = \begin{bmatrix} -0,4567 \\ 3,3049 \end{bmatrix}$$

Für Parameter

$$\hat{\theta} = \begin{bmatrix} \hat{\alpha}_1 \\ \hat{\alpha}_2 \end{bmatrix} \cong \begin{bmatrix} 0,4393 & 0,1087 \\ 0,1087 & 0,1853 \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} -0,4567 \\ 3,3049 \end{bmatrix}$$

$$\hat{\alpha} = \begin{bmatrix} 0,1609 \\ 0,5628 \end{bmatrix}$$

# Errore della stima

Utilizzo l'espressione in L12-p14

$$\text{var}(\hat{\theta}_N) \approx \hat{\lambda}^2 \cdot S(N)^{-1}$$

$S(N)^{-1}$  è già stata determinata

$\hat{\lambda}^2$  è stima della varianza del rumore bianco del modello.

Determino  $\hat{\lambda}^2$  così:  
 $\hat{\lambda}^2 = J(\hat{\theta})$  **più SERVE il termine  $\frac{1}{N}$  del funzionale di costo**

relato al minimo del funzionale di costo in corrispondenza del vettore dei parametri  $\hat{\theta}$

$$J(\hat{\theta}) = \frac{1}{4} \sum_{t=0}^6 [y(t) - \varphi(t)^T \hat{\theta}]^2 = \hat{\lambda}^2$$

$$\approx 0,5821 \cdot 0,75 = 0,4366$$

adesso il termine  $\frac{1}{N}$  serve per calcolare l'errore quadratico MEDIO

Applicando la formula si ottiene

$$\text{var}(\hat{\theta}) \approx 0,5821 \cdot \frac{1}{4} \begin{bmatrix} 0,4343 & 0,1087 \\ 0,1087 & 0,1853 \end{bmatrix}$$

$$\approx \begin{bmatrix} 0,2528 & 0,0633 \\ 0,0633 & 0,1049 \end{bmatrix} \cdot \frac{1}{4}$$

$$\approx 10^{-2} \cdot \begin{bmatrix} 6,32 & 1,58 \\ 1,58 & 2,70 \end{bmatrix}$$

**Domanda 1.2**

Di un **processo stocastico stazionario a valore atteso nullo** si hanno a disposizione 221 **campioni** di una realizzazione. Facendo uso di questi campioni, si vuole determinare il migliore modello di tipo  $AR(n)$ , con  $n$  variabile tra 1 e 10.

Applicando l'algoritmo di identificazione di tipo LS batch per identificare modelli di complessità crescente, si ottengono i seguenti valori del minimo del funzionale di costo  $J(\hat{\theta}_N)$

$AR(n)$	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10
$J(\hat{\theta}_N)$	1.1030	1.0974	1.0021	0.9962	0.9618	0.9597	0.9546	0.9482	0.9266	0.9271

SI chiede di:

- valutare gli indici FPE ed MDL sulla base dei dati a disposizione;
- indicare la complessità ottima suggerita da ciascuno dei due indicatori e commentare il risultato ottenuto.

FPE

$$FPE(n) = \frac{N+n}{N-n} J(\hat{\theta}_N)^{(n)}$$

$N$   $\leftarrow$  n° di dati a disposizione

$n$   $\leftarrow$  indice della complessità del modello  
e cui corrisponde  $J(\hat{\theta}_N)^{(n)}$

$J(\hat{\theta}_N)^{(n)}$   $\leftarrow$  minimo del funzionale di costo  
in corrispondenza del vettore di  
parametri  $\hat{\theta}_N$ , stimato per il  
modello di complessità  $n$

$$\boxed{\text{MDL}} \quad \text{MDL}(m) = (\ln N) \frac{m}{N} + \ln \left[ J(\hat{\theta}_N)^{(m)} \right]$$

Come prima:

$N \leftarrow$  n° di dati e disponibile

$m \leftarrow$  indice della complessità del modello  
e dei coefficienti  $J(\hat{\theta}_N)^{(m)}$

$J(\hat{\theta}_N)^{(m)} \leftarrow$  minimo del funzionale di costo  
in corrispondenza del vettore di  
parametri  $\hat{\theta}_N$ , stimato per il  
modello di complessità  $m$

---

Nel caso dell'esercizio

$$\text{FPE}(m) = \frac{221 + m}{221 - m} J(m) \quad m = 1, 2 \dots 10$$

$$\text{MDL}(m) = (\ln 221) \frac{m}{221} + \ln \left[ J(m) \right] \quad m = 1, 2 \dots 10$$

dove  $J(m) = J(\hat{\theta}_N)^{(m)}$

$$FPE(1) = \frac{221+1}{221-1} \cdot 1,1030 =$$

$$FPE(2) = \frac{221+2}{221-2} \cdot 1,0974 =$$

$$FPE(3) = \frac{221+3}{221-3} \cdot 1,0021 =$$

$$FPE(4) = \frac{221+4}{221-4} \cdot 0,9962 =$$

$$FPE(5) = \frac{221+5}{221-5} \cdot 0,9618 =$$

$$FPE(6) = \frac{221+6}{221-6} \cdot 0,9597 =$$

$$FPE(7) = \frac{221+7}{221-7} \cdot 0,9546 =$$

etc. ...

$$FPE(8) = \frac{221+8}{221-8} \cdot 0,9482 =$$

$$FPE(9) = \frac{221+9}{221-9} \cdot 0,9266 =$$

$$FPE(10) = \frac{221+10}{221-10} \cdot 0,9271 =$$