

### 9.1 Stimatori con perdita di pacchetti e ritardo aleatorio

La situazione che si analizzerà nel paragrafo è quella riportata in figura 9.1 ( $\hat{x}_{t|t} = \mathbb{E}[x_t | \text{misure } y_k \text{ arrivate fino a } t]$ ). A differenza dei casi precedenti, si considera che la misura  $k$ -esima  $y_k$  trasmessa

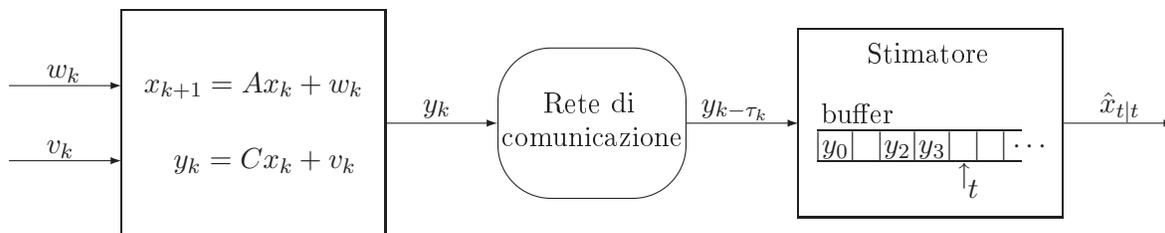


Figura 9.1. Schema del sistema considerato.

attraverso la rete possa arrivare allo stimatore con un ritardo  $\tau_k$  tale che

$$\tau_k \in \{0, 1, \dots\} \cup \{\infty\}$$

dove per  $\tau_k = \infty$  si intende la perdita del pacchetto.

Poniamoci per il momento nel caso di buffer di memorizzazione delle misure di capacità infinita con l'esempio di figura 9.2: allora al tempo  $t_3$  potrebbero giungere le misure  $y_3$  o  $y_1$ , al tempo  $t_6$

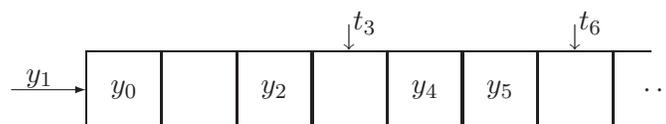


Figura 9.2. Buffer infinito.

le misure  $y_6$ ,  $y_3$  o  $y_1$  e in generale, a causa dei ritardi, al tempo  $t_k$  potrebbero giungere i pacchetti relativi alle misure  $y_h$ ,  $h < k$ , non ancora ricevuti. Per collocare nella posizione giusta del buffer la misura appena arrivata, il pacchetto deve portare sia l'informazione  $y_k$  che il tempo  $k$ : è necessario quindi supporre le ipotesi di

1. *time stamping* per il sensore
2. *sincronizzazione* tra orologio del sensore e dello stimatore.

Come visto nelle lezioni precedenti, all'istante  $t$  le posizioni del buffer che non contengono misure vengono poste a 0 (valore fittizio, non si intende misura nulla), ma per tenere conto del possibile

arrivo con ritardo delle misure relative a istanti precedenti si definisce la nuova variabile

$$\gamma_k^t \triangleq \begin{cases} 1 & \text{se la misura relativa all'istante } k \text{ è presente nello stimatore all'istante } t \\ 0 & \text{altrimenti.} \end{cases}$$

All'istante  $t$  la cascata processo-sensore-rete è quindi descrivibile mediante il sistema

$$\begin{cases} x_{k+1} = Ax_k + w_k \\ \tilde{y}_k^t \triangleq \gamma_k^t y_k = \gamma_k^t Cx_k + \gamma_k^t v_k = C_k^t x_k + \tilde{v}_k^t, \quad k = 0, 1, \dots, t; \end{cases}$$

fissati i  $\gamma_k^t$ , il sistema rimane lineare tempo-variante e la stima al tempo  $t$  è

$$\hat{x}_{t|t}^t = \mathbb{E} [x_t | \tilde{y}_0^t, \dots, \tilde{y}_t^t, \gamma_0^t, \dots, \gamma_t^t] = \mathbb{E} [x_t | \{\text{misure } y_k \text{ arrivate fino a } t\}]$$

e in generale

$$\begin{cases} \hat{x}_{k|h}^t = \mathbb{E} [x_k | \tilde{y}_0^t, \dots, \tilde{y}_h^t, \gamma_0^t, \dots, \gamma_h^t] \\ P_{k|h}^t = \mathbb{E} \left[ \left( x_k - \hat{x}_{k|h}^t \right) \left( x_k - \hat{x}_{k|h}^t \right)^T \middle| \tilde{y}_0^t, \dots, \tilde{y}_h^t, \gamma_0^t, \dots, \gamma_h^t \right], \end{cases}$$

equazioni valide per il filtraggio, sia esso destinato a interpolazione, stima o predizione.

In particolare, le equazioni per la stima diventano

$$\begin{cases} \hat{x}_{k|k}^t = A\hat{x}_{k-1|k-1}^t + \gamma_k^t K_k^t \left( \tilde{y}_k^t - CA\hat{x}_{k-1|k-1}^t \right), \quad k = 0, \dots, t \\ K_k^t = P_{k|k-1}^t C^T \left( CP_{k|k-1}^t C^T + R \right)^{-1} \\ P_{k+1|k}^t = AP_{k|k-1}^t A^T + Q - \gamma_k^t AK_k^t CP_{k|k-1}^t A^T = \Phi_{\gamma_k^t} \left( P_{k|k-1}^t \right) \end{cases} \quad (9.1)$$

con condizioni iniziali

$$\begin{cases} \hat{x}_{-1|-1} = x_0 \\ P_{0|-1}^t = P_0. \end{cases}$$

Si noti che

1. le equazioni precedenti *non* descrivono una relazione ricorsiva, in quanto ad ogni istante  $t$  le stime vanno ricalcolate per  $k = 0, \dots, t$ , rendendo il procedimento oneroso dal punto di vista computazionale e soggetto a problemi numerici (ad ogni istante  $t$  vanno calcolate  $t$  inversioni di matrice);
2.  $P_{t+1|t}^t = P_{t+1|t}^t(\gamma_0^t, \dots, \gamma_t^t)$  e pertanto è una variabile aleatoria.

## 9.2 Buffer finito

Si può pensare di limitare la dimensione del buffer a  $N$  (caso realistico), ovvero supporre che

$$\gamma_k^t = \gamma_k^{t-1} \quad \forall k, \forall t \geq k + N \quad (N \geq 1) \quad (9.2)$$

che equivale a  $\tau_k \in \{0, \dots, N-1\} \cup \{\infty\}$  (il pacchetto arriva entro  $N$  istanti o non arriva più nel buffer).

Da (9.2) si deduce

$$\begin{cases} \hat{x}_{k|k}^t = \hat{x}_{k|k}^{t-1} \\ \hat{P}_{k+1|k}^t = \hat{P}_{k+1|k}^{t-1} \end{cases} \quad \forall t \geq k + N; \quad (9.3)$$

sfruttando (9.3) e considerando  $t = k + N - 1$ , si ha  $\hat{P}_{k|k-1}^t = \hat{P}_{k|k-1}^{t-1}$  e si applica il filtro (9.1), le cui equazioni diventano

$$\begin{cases} \hat{x}_{k|k}^t = A\hat{x}_{k-1|k-1}^{t-1} + \gamma_k^t K_k^t \left( \tilde{y}_k^t - CA\hat{x}_{k-1|k-1}^{t-1} \right) \\ K_k^t = P_{k|k-1}^{t-1} C^T \left( CP_{k|k-1}^{t-1} C^T + R \right)^{-1} \\ P_{k+1|k}^t = \Phi_{\gamma_k^t} \left( P_{k|k-1}^{t-1} \right) = AP_{k|k-1}^{t-1} A^T + Q - \gamma_k^t AK_k^t CP_{k|k-1}^{t-1} A^T, \end{cases} \quad (9.4)$$

per ricavare le *inizializzazioni*  $P_{k+1|k}^t, \hat{x}_{k|k}^t$ . Quindi, per l'intervallo  $k = t - N + 2, \dots, t$  le equazioni dello stimatore sono

$$\begin{cases} \hat{x}_{k|k}^t = f \left( \hat{x}_{k-1|k-1}^t \right) = A\hat{x}_{k-1|k-1}^t + \gamma_k^t K_k^t \left( \tilde{y}_k^t - CA\hat{x}_{k-1|k-1}^t \right) \\ P_{k+1|k}^t = \Phi_{\gamma_k^t} \left( P_{k|k-1}^t \right). \end{cases}$$

Ripetendo i conti in maniera identica, si ricava facilmente che

$$\begin{cases} \hat{x}_{t-N|t-N}^t = \hat{x}_{t-N|t-N}^{t-1} \\ \hat{P}_{t-N+1|t-N}^t = \hat{P}_{t-N+1|t-N}^{t-1} \end{cases}$$

e quindi le equazioni per il *filtro di Kalman con memoria ed eventuale perdita di pacchetti*

$$\begin{cases} \hat{x}_{k|k}^t = f \left( \hat{x}_{k-1|k-1}^t \right) \\ P_{k+1|k}^t = \Phi_{\gamma_k^t} \left( P_{k|k-1}^t \right), \end{cases} \quad k = t - N + 1, \dots, t.$$

In sintesi,  $\forall t$  si fa una stima iniziale come in (9.4) e poi si calcola iterativamente la stima fino a  $t$  per poi aggiornare il buffer: il vantaggio è che con questa struttura il numero di iterazioni (e quindi di inversioni di matrice) è sempre  $N$ , costante, e non lineare in  $t$ .

Per semplificare la notazione, si definisce  $S^t \triangleq P_{t-N+1|t-N}^{t-1}$ ; allora  $P_{t-N+1|t-N}^t = S^{t+1}$  e quindi

$$S^{t+1} = \Phi_{\gamma_{t-N}^t} \left( P_{t-N+1|t-N}^t \right) = \Phi_{\gamma_{t-N}^t} \left( S^t \right).$$