

Legami Ingresso Uscita in termini di Correlazione

Legami Ingresso Uscita in termini di Correlazione

Dimostrazione del legame ingresso uscita in termini di correlazione

Differenze tra correlazione e convoluzione

Casi particolari dei legami input-output

Caso particolare 1: Autocorrelazione

Caso particolare 2:

Caso particolare 3:

Esempi di applicazioni

Multipath

Processo della cross correlation

Zero order Filtro interpolante

Step 1: troviamo l'impulse response del filtro

Step 2: Calcolare l'uscita come convoluzione tra $x(t)$ ed $h(t)$:

Possiamo scriverci l'uscita di un sistema tramite l'operazione di **correlazione**:

Legami IN/OUT in termini di f di autocorrelazione



Questa relazione, sostanzialmente, ci dice che dati due sistemi separati, la correlazione delle uscite dei sistemi può essere scritta come **convoluzione** delle **correlazioni** degli ingressi e delle risposte impulsive dei due sistemi:

⇒ Possiamo scrivere :

$$\mathcal{R}_{y_1 y_2}(\cdot) = \mathcal{R}_{x_1 x_2}(\cdot) * \mathcal{R}_{h_1 h_2}(\cdot)$$

Dimostrazione del legame ingresso uscita in termini di correlazione

$$\begin{aligned}
 \text{proof: } \mathcal{R}_{y_1 y_2} &= \langle y_1(n), y_2(n-m) \rangle = \left\langle \sum_{k_1=-\infty}^{+\infty} h_1(k_1) \cdot x_1(n-k_1), \sum_{k_2=-\infty}^{+\infty} h_2(k_2) \cdot x_2(n-m-k_2) \right\rangle \\
 &\quad \text{Ritardo} \\
 &= \sum_{k_1=-\infty}^{+\infty} \sum_{k_2=-\infty}^{+\infty} h_1(k_1) h_2^*(k_2) \langle x_1(n-k_1), x_2(\underbrace{n-m-k_2}_{n-k_1+k_1-m-k_2}) \rangle \\
 &\quad \downarrow \\
 &\quad n-k_1-(k_2+m-k_1) \\
 &= \sum_{k_1=-\infty}^{+\infty} \sum_{k_2=-\infty}^{+\infty} h_1(k_1) h_2^*(k_2) \left[\langle x_1(n-k_1), x_2[n-k_1-(k_2+m-k_1)] \rangle \right] \mathcal{R}_{x_1 x_2}(k_2+m-k_1)
 \end{aligned}$$

$$= \sum_{k_1=-\infty}^{+\infty} \sum_{k_2=-\infty}^{+\infty} h_1(k_1) h_2^*(k_2) \cdot \mathcal{Z}_{x_1 x_2}(k_2 + m - k_1)$$

$$= \sum_{k_2=-\infty}^{+\infty} h_2^*(k_2) \left[\sum_{k_1=-\infty}^{+\infty} h_1(k_1) \cdot \mathcal{Z}_{x_1 x_2}(k_2 + m - k_1) \right]$$

$$h_1(m + k_2) * \mathcal{Z}_{x_1 x_2}(m + k_2)$$

$$= \text{let } k = m + k_2 = \sum_{k=-\infty}^{+\infty} [h_1(k) * \mathcal{Z}_{x_1 x_2}(k)] \cdot \underbrace{h_2^*(k - m)}_{h_2^*(-(k+m))}$$

$$= h_1(m) * \mathcal{Z}_{x_1 x_2}(m) + h_2^*(-m) = \mathcal{Z}_{x_1 x_2}(m) * \underbrace{h_1(m) * h_2^*(-m)}_{\mathcal{Z}_{h_1 h_2}(m)}$$

$$\mathcal{Z}_{y_1 y_2} = \mathcal{Z}_{x_1 x_2}(m) * \mathcal{Z}_{h_1 h_2}(m)$$

Differenze tra correlazione e convoluzione

Ci sono principalmente 2 differenze:

1. Nella convoluzione non è presente il coniugato, mentre nella correlazione si.
2. Nella convoluzione il risultato viene ribaltato, mentre nella correlazione viene lasciato così com'è.

All'atto pratico, quindi, entrambe le operazioni vanno a far scorrere uno dei due segnali al di sopra dell'altro (solitamente il segnale più corto scorre su quello più lungo); la differenza risiede nel fatto che quando effettuiamo la correlazione, il secondo segnale non viene ribaltato.

Quindi, la convoluzione serve per calcolare l'effetto di un segnale sull'altro, mentre la correlazione serve per misurare la similitudine tra i due segnali.

Da questa sostanziale differenza capiamo che se il secondo segnale è simmetrico, sia la convoluzione che la correlazione producono lo stesso risultato!

$$\tau_{xy}^{(m)} = \langle x(n), y(n-m) \rangle = \sum_{k=-\infty}^{+\infty} x(k) \cdot y^*(k-m)$$

nella conv non c'è il coniugato

$$x(n) * h(n) = \sum_{k=-\infty}^{+\infty} x(n) \cdot h(n-k)$$

nella conv il segnale viene "ribaltato"

→ Per scrivere la corr come conv: $\tau_{xy}(m) = x(n) * y^*(n-m)$

Casi particolari dei legami input-output

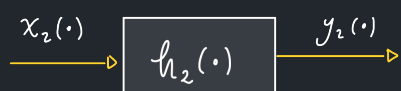
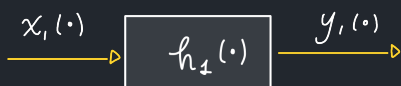
Questi casi particolari ci torneranno **molto utili** quando parleremo di **legami I/O** per densità spettrale.

Caso particolare 1: Autocorrelazione

Possiamo fare lo stesso ragionamento usando l'**autocorrelazione** invece della correlazione tra due segnali:

Esempio 1:

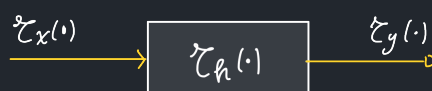
Caso particolare



Dato i sistemi (stessi di prima) quali sono i legami tra le funzioni di autocorrelazione?

Relazione Tra f di autocorrelazione

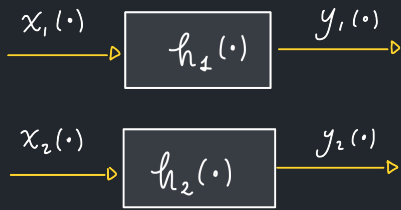
$$\tau_y(\cdot) = \tau_x(\cdot) * \tau_h(\cdot)$$



A cosa serve sapere questo?

Esempio 1.

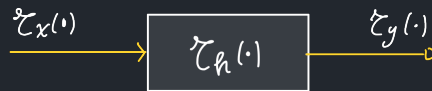
Caso particolare



Dato i sistemi (stessi di prima) quali sono i legami tra le funzioni di autocorrelazione?

Relazione Tra f di autocorrelazione

$$\tau_y(\cdot) = \tau_x(\cdot) * \tau_h(\cdot)$$



Caso particolare 2:

Caso particolare 3:

Esempi di applicazioni

Multipath

Un segnale può arrivare a destinazione seguendo diversi percorsi; a seconda del percorso seguito il segnale arriverà più o meno ritardato;

Il problema da risolvere è il seguente: siccome in ricezione abbiamo un unico segnale (sommatoria dei diversi segnali) come facciamo a capire il ritardo ed attenuazione del segnale?

Usiamo la **tecnica del calcolo della funzione di mutua correlazione** anche detta **cross correlation**:

Durante ogni trasmissione, viene prima trasmesso un **segnale pilota** avente un andamento noto; solo successivamente viene trasmesso il segnale "non noto".

Dopo la ricezione di entrambi i segnali, questi vengono **confrontati** (tramite la correlazione); questo permette di **capire il ritardo tra i due segnali** e quindi capire il ritardo del segnale non noto.

Processo della cross correlation

Ci scriviamo $y(t)$ come **sommatoria** di diversi segnali in ingresso, ciascuno avente un'ampiezza ed un ritardo **non noti**:

$$\rightarrow \mathcal{Z}_{yx}(\tau) = \langle y(t), x(t-\tau) \rangle = \left\langle \sum_{i=1}^N \alpha_i \cdot x(t-t_i), x(t-\tau) \right\rangle$$

Esplicitiamo l'operazione di **correlazione**; ovviamente sia i coefficienti di attenuazione che la somma non vengono influenzati dall'integrale, quindi possiamo portarli fuori:

$$\int_{-\infty}^{+\infty} \sum_{i=1}^N \alpha_i x(t-t_i) \cdot x^*(t-\tau) dt = \sum_{i=1}^N \alpha_i \cdot \int_{-\infty}^{+\infty} x(t-t_i) \cdot x^*(\underbrace{t-\tau}_{t-t_i+t_i-\tau}) dt$$

Ci riscriviamo il ritardo aggiungendo e sottraendo t_i , in modo da far comparire l'autocorrelazione:

Riconosciamo la f di autocorr.

$$= \sum_{i=1}^N \alpha_i \cdot \mathcal{Z}_x(\tau - t_i)$$

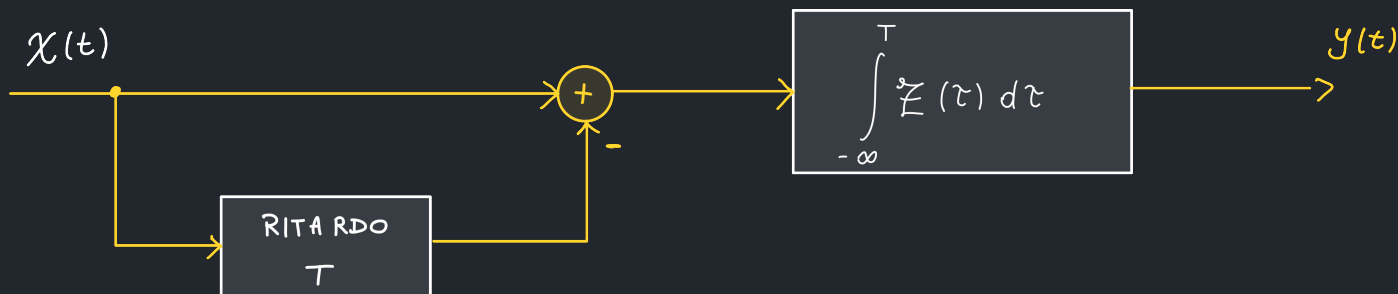
Possiamo quindi scriverci la correlazione tra x ed y come la somma dei prodotti delle diverse autocorrelazioni di x moltiplicate per l'ampiezza corrente.

Zero order Filtro interpolante

Più avanti nelle lezioni vedremo in cosa consiste il **processo di campionamento** di un segnale; essenzialmente un segnale **a tempo continuo** viene trasformato in una **serie di segnali delta** che vengono poi trasmessi;

Il filtro interpolante **ha il compito di ricostruire il segnale continuo a partire da un segnale campionato.**

Questo filtro è **composto da un certo ritardo T che viene sottratto al segnale:**



Ovvero: sottrale al segnale $x(t)$ una sua versione ritardata; se proviamo a scrivere il tutto sottoforma di formule:

In formule...

$$y(t) = \int_{-\infty}^t x(\tau) - x(\tau - T) d\tau$$

Proviamo a calcolare l'uscita quando in ingresso al filtro abbiamo un segnale rettangolare:

Calcoliamo l'uscita dato $x(t) = \Pi\left(\frac{t - \frac{1}{2}\Delta}{\Delta}\right)$

centrata (pointing to $\frac{1}{2}\Delta$)
durata (pointing to Δ)

Step 1: troviamo l'impulse response del filtro

Per farlo ci basta applicare la definizione della risposta impulsiva:

La risposta impulsiva di un sistema è la risposta del sistema quando viene sollecitato da un impulso.

Quindi ci basta porre $x(t) =$ impulso di Dirac:

1) Impulse Response?

$h(t)$ = "La risposta del sys all'impulso" = poniamo l'impulso al posto della x

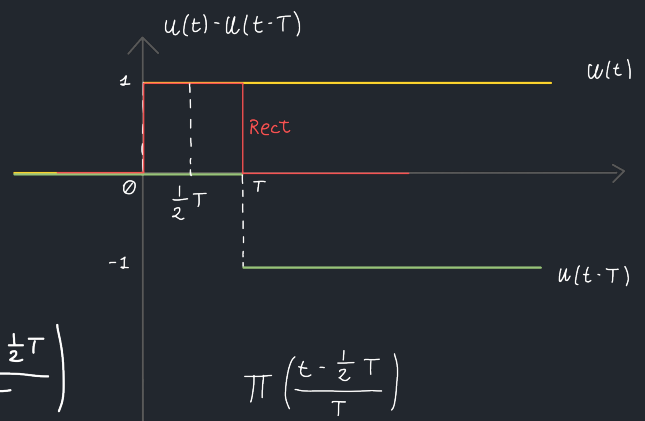
$$\begin{aligned}
 \rightarrow h(t) &= \int_{-\infty}^t (\delta(\tau) - \delta(\tau - T)) d\tau = \underbrace{\int_{-\infty}^t \delta(\tau) d\tau}_{\substack{\left\{ \begin{array}{l} 1 \quad t \geq 0 \\ 0 \quad \text{otherwise} \end{array} \right.}} - \underbrace{\int_{-\infty}^t \delta(\tau - T) d\tau}_{\substack{\left\{ \begin{array}{l} 1 \quad t \geq T \\ 0 \quad \text{otherwise} \end{array} \right.}} \\
 &= u(t) - u(t - T) \\
 &= \Pi\left(\frac{t - \frac{1}{2}T}{T}\right) h(t)
 \end{aligned}$$

$\rightarrow u(t - T)$

Step 2: Calcolare l'uscita come convoluzione tra $x(t)$ ed $h(t)$:

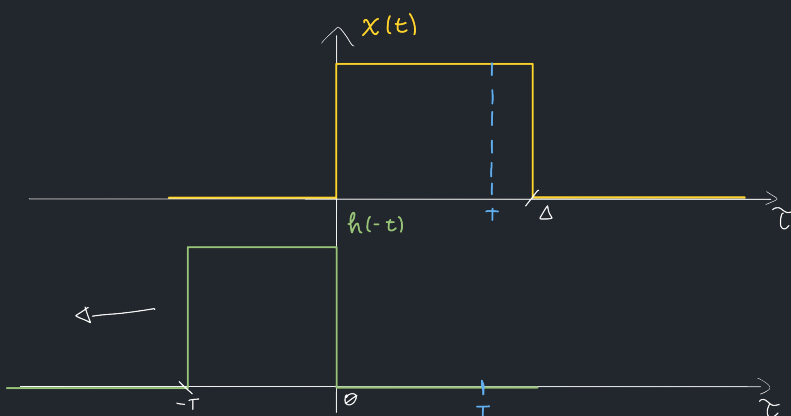
\rightarrow Possiamo quindi calcolarci l'uscita come convoluzione di:

$$y(t) = x(t) * h(t) = \Pi\left(\frac{t - \frac{1}{2}\Delta}{\Delta}\right) * \Pi\left(\frac{t - \frac{1}{2}T}{T}\right)$$



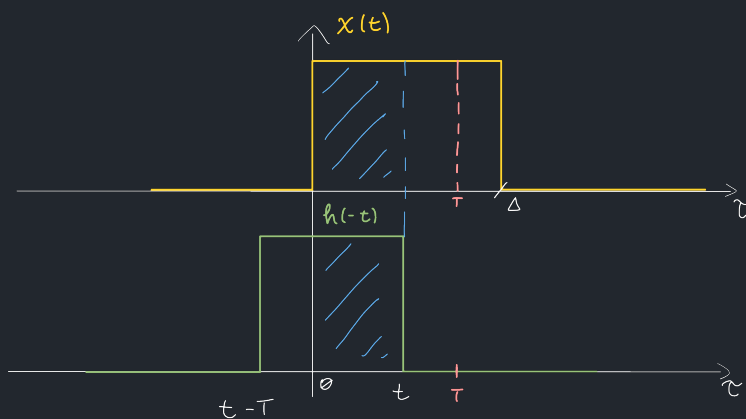
A questo punto ci basta calcolare la convoluzione suddividendo i vari casi come abbiamo imparato a fare nelle scorse lezioni:

• Caso 1:



Caso 1: $t \leq 0 \rightarrow y(t) = 0$

- Caso 2:

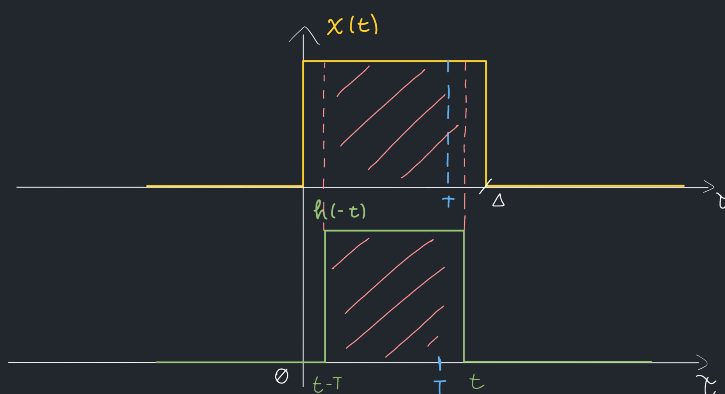


Caso 2 per $0 < t < T$

$$\Rightarrow \int_0^t \Pi\left(\frac{\tau - \frac{1}{2}\Delta}{\Delta}\right) \cdot \Pi\left(\frac{\tau - \frac{1}{2}T}{T}\right) d\tau$$

$$= \int_0^t dt = dt = \boxed{t}$$

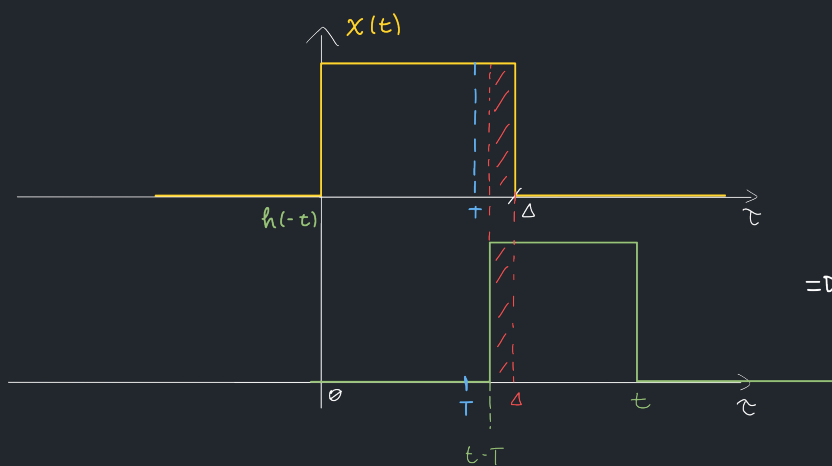
- Caso 3:



Caso 3: $\begin{cases} t > T \\ t < \Delta \end{cases} \Rightarrow T < t < \Delta$

$$\Rightarrow \int_{t-T}^t d\tau = \cancel{t} - \cancel{t} + T = \boxed{T}$$

- Caso 4:



Caso 4: $\begin{cases} t > \Delta \\ t-T < \Delta \end{cases} \Rightarrow \begin{cases} t > \Delta \\ t < \Delta + T \end{cases}$

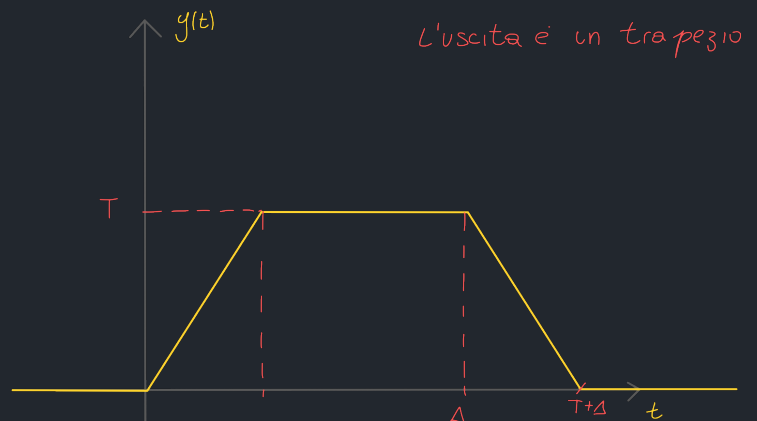
$\Rightarrow \Delta < t < T + \Delta$

$$\Rightarrow \int_{t-T}^{\Delta} d\tau = \boxed{\Delta - t + T}$$

- Caso 5:

Caso 5) $t - T > \Delta \Rightarrow t > T + \Delta \Rightarrow \underline{y(t) = 0}$

$$\Rightarrow y(t) = \begin{cases} 0 & t < 0 \\ t & 0 \leq t < T \\ T & T \leq t < \Delta \\ \Delta - t + T & \Delta \leq t < T + \Delta \\ 0 & t \geq \Delta + T \end{cases}$$



Siccome i due segnali $x(t)$ ed $h(t)$ sono due segnali rettangolari la convoluzione tra i due sarà un trapezio; qualora avessero avuto la stessa durata, la convoluzione avrebbe prodotto un segnale triangolare.