



Riassunto Segnali Analogici e Sistemi Lineari di A. Vannucci - Teoria dei Segnali

Teoria dei Segnali (Università degli Studi di Parma)

Riassunto Teoria dei Segnali

Riassunto del libro “Segnali Analogici e Sistemi Lineari”

Capitolo 1: Informazioni, messaggi, segnali

Classificazione dei segnali

Un **segnale** è la variazione di una grandezza fisica a cui è associata un'informazione. Il *modello matematico* che si utilizza è una **funzione reale di variabile reale**. La variabile indipendente secondo cui varia il segnale è il tempo, pertanto i segnali vengono indicati tramite funzioni $x(t)$, $y(t)$, etc.

Si riconoscono quattro tipologie di segnali:

- Segnali **analogici**: continui a tempo continuo,
- Segnali **quantizzati**: discreti a tempo continuo,
- Segnali **campionati**: continui a tempo discreto,
- Segnali **numerici**: discreti a tempo discreto.

Un'ulteriore classificazione è quella tra **segnali determinati** (o *deterministici*), dei quali si conosce a priori l'andamento nel tempo (o la sua espressione matematica) ed i **segnali aleatori**, dei quali si conoscono solo alcune proprietà statistiche.

Segnali periodici e simmetrici

Un segnale $x(t)$ è **periodico** se esiste un intervallo di tempo T_0 per il quale vale

$$x(t+T_0)=x(t) \text{ per } \forall t$$

Il **periodo** è il più piccolo intervallo T_0 per cui vale la formula qui sopra. Associata al periodo vi è la

frequenza di ripetizione (o **frequenza fondamentale**) $f_0 = \frac{1}{T_0}$ che si misura in Hertz [Hz].

Esistono segnali dotati di particolari simmetrie, deducibili dai loro grafici:

- Segnale **pari**: $x(-t)=x(t)$
- Segnali **dispari**: $x(-t)=-x(t)$ il grafico deve passare per l'origine degli assi coordinati
- **Simmetria Hermitiana**: $x(-t)=\bar{x}(t)$ dove $\bar{x}(t)$ è il complesso coniugato.

Per qualunque segnale privo di particolari simmetrie può essere descritto come somma di una

componente pari e una *componente dispari* $x(t)=x_p(t)+x_d(t)$ dove $x_p(t)=\frac{1}{2}x(t)+\frac{1}{2}x(-t)$ e

$$x_d(t)=\frac{1}{2}x(t)-\frac{1}{2}x(-t)$$

Segnali notevoli

- Segnale **costante**: $x(t) = A$
- Segnale a **gradino unitario**: $u(t) = 0$ per $t < 0 \vee 1$ per $t \geq 0$
- **Impulso rettangolare**: $\Pi(t) = 0$ per $|t| > \frac{1}{2} \vee 1$ per $|t| \leq \frac{1}{2}$
- **Impulso triangolare**: $\Lambda(t) = 0$ per $|t| > 1 \vee 1 - |t|$ per $|t| \leq 1$
- **Esponenziale negativo causale**: $x(t) = Ae^{-Bt}u(t)$ con $A > 0, B > 0$
- Segnale **sinusoidale**: $x(t) = A \cos(2\pi f_0 t + \varphi)$ dove A è l'**ampiezza** della sinusoide, f_0 la **frequenza**, φ è la **fase iniziale**. Si tratta di un segnale periodico. È pari se la sua fase iniziale è nulla.
- **Fasore**: $x(t) = Ae^{j(2\pi f_0 t + \varphi)}$
- **Sinc**: $\text{sinc}(t) = \frac{\sin(\pi t)}{\pi t}$ viene utilizzato nel campionamento dei segnali. Si tratta di un segnale pari e attraversa l'asse dei tempi agli istanti $t = \pm 1, \pm 2, \pm 3, \text{etc}$. Viene considerato un segnale continuo in quanto il limite per $t \rightarrow 0$ vale 1.

Durata, area, valor medio, energia e potenza di un segnale

Un segnale si dice a **durata strettamente limitata** se esiste un intervallo di tempo $[t_1, t_2]$ all'interno del quale il segnale è nullo. La **durata** del segnale è $D = t_2 - t_1$.

Un segnale si dice a **durata asintoticamente limitata** se esso tende a zero per $t \rightarrow \pm\infty$ altrimenti si dice a **durata illimitata**.

Si definisce l'**area di un segnale** come $A_x = \int_{-\infty}^{+\infty} x(t) dt$.

Il **valore medio temporale** di un segnale è $\langle x(t) \rangle = \lim_{T \rightarrow \infty} \frac{1}{T} \int_{-\frac{T}{2}}^{\frac{T}{2}} x(t) dt$ oppure, nel caso di segnali

periodici $\langle x(t) \rangle = \frac{1}{T_0} \int_{-\frac{T_0}{2}}^{\frac{T_0}{2}} x(t) dt$. Il valore medio è detto anche **componente continua** di un

segnale.

Ad un segnale qualunque $x(t)$ può essere associata una **potenza istantanea** $P_x(t) = |x(t)|^2$ ed una **energia totale** $E_x = \int_{-\infty}^{+\infty} |x(t)|^2 dt$. I segnali per i quali l'energia totale è finita si dicono **segnali ad energia finita** o **segnali di energia**. Per quelli la cui energia è infinita, si valuta la **potenza media**

temporale come $P_x = \langle P_x(t) \rangle = \lim_{T \rightarrow \infty} \frac{1}{T} \int_{-\frac{T}{2}}^{+\frac{T}{2}} |x(t)|^2 dt$. Nel caso di segnali periodici, la potenza

media è esprimibile come $P_x = \frac{1}{T_0} \int_{-\frac{T_0}{2}}^{+\frac{T_0}{2}} |x(t)|^2 dt$. Un'ulteriore grandezza utile nello studio dei segnali

è il **valore efficace** o **valore rms** (root mean square): $x_{eff} = \sqrt{P_x}$.

Trasformazioni elementari sui segnali

- **Moltiplicazione per una costante:** $y(t) = A x(t)$ ha lo stesso grafico di $x(t)$ ma l'ampiezza del segnale viene scalata di un coefficiente A . Se $|A| > 1$ si ha una **amplificazione** del segnale, se $|A| < 1$ si ha una **attenuazione**. Se A è negativo, si ha un ulteriore **ribaltamento** del segnale del grafico attorno all'asse t .
- **Traslazione temporale:** $y(t) = x(t - t_0)$ è una versione di $x(t)$ ritardata della quantità t_0 .
- **Inversione temporale:** $y(t) = x(-t)$ consiste nel ribaltamento del grafico attorno all'asse delle ordinate.
- **Cambiamento di scala:** $y(t) = x\left(\frac{t}{T}\right)$ in questo caso, i valori assunti da $x(t)$ in un intervallo $[t_1, t_2]$ vengono assunti da $y(t)$ in un intervallo $[Tt_1, Tt_2]$ che è T volte maggiore. Corrisponde ad una **espansione** nel caso in cui $|T| > 1$ o una **compressione** per $|T| < 1$. Nel caso in cui $T < 0$ si aggiungerà anche una **inversione temporale** del segnale.

L'impulso di Dirac

Si tratta di un segnale $\delta(t)$ il cui andamento è quello della distribuzione di Dirac, indicato nei grafici come una freccia di altezza unitaria. Trattandosi di una *funzione generalizzata*, viene definita di una sua proprietà integrale, detta **proprietà di campionamento** $\int_{-\infty}^{+\infty} x(t) \delta(t) dt = x(0)$ valida per qualunque segnale $x(t)$ che sia continuo in $t=0$. Da questa proprietà, possono essere ricavate tutte le altre:

- **Area unitaria:** imponendo nella formula sopra $x(t) = 1$ si ottiene che $A_\delta = 1$
- **Quasi nullo ovunque:** scegliendo $x(t) = \Pi\left(\frac{t}{2\epsilon}\right)$, l'integrale diventa $\int_{-\epsilon}^{+\epsilon} \delta(t) dt = 1$ dal momento che fuori da $[-\epsilon, +\epsilon]$ il segnale $x(t)$ è nullo e $x(0) = 1$. Poiché ϵ può essere piccolo a piacere, ne deriva che tutta l'area dell'impulso di Dirac è concentrata intorno ad un infinitesimo dell'origine.
- **Tende a $+\infty$ nell'origine:** segue da quanto detto prima.
- **Simmetria pari:** poiché se sostituiamo nell'integrale $\delta(-t)$ il risultato non cambia.

- **Generalizzazione della proprietà di campionamento:** $\int_{-\infty}^{+\infty} y(\tau) \delta(\tau - t_0) d\tau = y(t_0)$
- **Elemento neutro della convoluzione:** $\int_{-\infty}^{+\infty} y(\tau) \delta(t - \tau) d\tau = y(t)$. L'integrale viene detto *integrale di convoluzione*, indicata come $y(t) * \delta(t)$. Dal momento che $y(t) * \delta(t) = y(t)$, l'impulso di Dirac è l'elemento neutro della convoluzione.
- **Proprietà di campionamento in forma non integrale:** si ottiene sostituendo nella formula generalizzata la funzione $y(t)$ con un valore costante $y(t_0)$:

$$y(t) \delta(t - t_0) = y(t_0) \delta(t - t_0)$$
- **Derivata del gradino unitario:** l'impulso di Dirac è la derivata del gradino unitario $u(t)$:

$$\int_{-\infty}^{+\infty} u(t - \tau) \delta(\tau) d\tau = \int_{-\infty}^t \delta(\tau) d\tau = u(t)$$

Capitolo 2: Sistemi

Si definisce **sistema** un apparato che trasforma uno o più segnali *di ingresso* in o uno o più segnali *di uscita*. Si adotta la descrizione *ingresso-uscita* che definisce il sistema rispetto alle trasformazioni che opera sui segnali. Il modello matematico sarà il *funzionale*, ovvero un operatore che trasforma funzioni in funzioni: $y(t) = T[x(\tau); t]$ dove $T[\cdot]$ è il simbolo che caratterizza il funzionale, τ la variabile di tempo secondo cui varia l'ingresso e t quella secondo cui varia l'uscita y .

Classificazione dei sistemi

I sistemi **deterministici** sono sistemi per i quali l'uscita è univocamente determinata una volta assegnato il segnale di ingresso.

Un sistema si dice **causale** quando la risposta ad un certo istante di tempo t non dipende da valori futuri del segnale di ingresso: $y(t) = T[x(\tau); t] = T[x(\tau)u(t - \tau); t]$

Un sistema è **idealmente realizzabile** se la sua risposta ad un segnale di ingresso reale è anch'essa reale: $x(t) \in \mathbb{R} \Rightarrow y(t) = T[x(t)] \in \mathbb{R}$

Se è *idealmente realizzabile* e anche *causale*, il sistema si dice **fisicamente realizzabile**.

Un sistema si dice **senza memoria** quando l'uscita non dipende né da valori futuri né passati dell'ingresso ma solo dall'istante t attuale: $y(t) = T[x(\tau); \tau = t; t]$. Tutti i sistemi *senza memoria* sono anche *causali*.

Un sistema ha **stabilità B.I.B.O.** (*Bounded Input, Bounded Output*) se, dato un ingresso con ampiezza limitata. Risponde con un segnale d'uscita limitato: $|x(t)| < M \Rightarrow |y(t)| < L$ con M e L due generiche costanti finite.

Si dice **stazionario** (o *tempo-invariante*) un sistema il cui comportamento non varia nel tempo:

$$y(t) = T[x(t)] \Rightarrow T[x(t - t_0)] = y(t - t_0) \forall t, t_0, x(t)$$

Un sistema è **lineare** quando gode del principio di sovrapposizione degli effetti:

$$y_1(t) = T[x_1(t)], y_2(t) = T[x_2(t)] \Rightarrow y(t) = T[\alpha_1 x_1(t) + \alpha_2 x_2(t)] = \alpha_1 y_1(t) + \alpha_2 y_2(t) \forall \alpha_1, \alpha_2 \in \mathbb{R} \text{ (o } \mathbb{C})$$

La linearità implica l'**omogeneità**: $T[\alpha x(t)] = \alpha T[x(t)]$

Sistemi lineari e stazionari

Sono sistemi che godono delle proprietà di *linearità* e di *stazionarietà* (o *tempo-invarianza*). Per questo motivo sono detti **LS** o **LTI**. Spesso vengono anche chiamati **filtri**.

La risposta impulsiva

Riprendendo la proprietà di campionamento dell'impulso di Dirac, pensiamo all'integrale di convoluzione come ad una *sommatoria generalizzata*:

$$x(t) = \int_{-\infty}^{+\infty} x(\tau) \delta(t-\tau) d\tau \approx \lim_{\Delta T \rightarrow 0} \sum_{k=-\infty}^{+\infty} x(\tau_k) \delta(t-\tau_k) \Delta T \quad \text{con} \quad k \Delta T \leq \tau_k \leq (k+1) \Delta T \quad \text{il cui}$$

segnale di ingresso è una serie di impulsi di Dirac ciascuno traslato nel tempo di una quantità τ_k e scalato in ampiezza in modo che la sua area sia costante pari a $x(\tau_k)$.

In questo modo, definita $h(t) = T[\delta(t)]$ detta **risposta impulsiva**, si ottiene

$$T[x(t)] = \lim_{\Delta T \rightarrow 0} \sum_{k=-\infty}^{+\infty} x(\tau_k) h(t-\tau_k) \Delta T \approx \int_{-\infty}^{+\infty} x(\tau) h(t-\tau) d\tau = y(t)$$

Una volta nota la *risposta impulsiva* è possibile esprimere l'uscita del sistema per qualsiasi segnale

di ingresso: $y(t) = \int_{-\infty}^{+\infty} x(\tau) h(t-\tau) d\tau = x(t) * h(t)$

Un metodo pratico per identificare un sistema può essere quello di sfruttare la *risposta indiciale*

$$g(t) = u(t) * h(t) = \int_{-\infty}^t h(t) dt, \quad \text{ovvero il segnale di uscita che il sistema genera in risposta ad un gradino unitario in ingresso.}$$

Proprietà della convoluzione: sistemi in cascata e in parallelo

L'integrale di convoluzione tra due segnali è $x(t) * y(t) = \int_{-\infty}^{+\infty} x(\tau) y(t-\tau) d\tau$. L'operazione di convoluzione gode delle proprietà:

- **commutativa:** $x(t) * h(t) = h(t) * x(t)$
- **associativa:** $(x(t) * g(t)) * h(t) = x(t) * (g(t) * h(t))$
- **distributiva:** $x(t) * (h(t) + g(t)) = x(t) * h(t) + x(t) * g(t)$

Per la proprietà *associativa* si ha che se un segnale attraversa due sistemi in *cascata*, la risposta complessiva è identica a quella prodotta da un sistema la cui risposta impulsiva sia la convoluzione delle risposte impulsive dei due sistemi.

Le proprietà dei sistemi espresse attraverso la risposta impulsiva

- **Causalità:** la risposta di un sistema al tempo t ad un ingresso $x(\tau)u(t-\tau)$ è espressa da
$$y(t) = T[x(\tau)u(t-\tau); t] = \int_{-\infty}^{+\infty} x(\tau)u(t-\tau)h(t-\tau)d\tau = x(t) * (h(t)u(t))$$
 che deve coincidere con la risposta all'ingresso $x(\tau)$ che vale $y(t) = x(t) * h(t)$. Il sistema risulta causale se e solo se $h(t) = h(t)u(t)$
- **Realizzabilità ideale:** la risposta $y(t) = \int_{-\infty}^{+\infty} x(\tau)h(t-\tau)d\tau = x(t) * h(t)$ è reale se e solo se $h(t) \in \mathbb{R}$
- **Realizzabilità fisica:** se e solo se $h(t) \in \mathbb{R}$ e $h(t) = 0$ per $t < 0$
- **Memoria:** in generale, un sistema LS è sempre con memoria. Ciò non è valido solo nel caso di *amplificatore ideale* con guadagno A la cui risposta impulsiva è $h(t) = A\delta(t)$
- **B.I.B.O.:** se e solo se la sua risposta impulsiva è *assolutamente integrabile*, cioè
$$\int_{-\infty}^{+\infty} |h(t)| dt < H$$
 dove H è un numero positivo finito.

La funzione di trasferimento

Consideriamo un segnale di ingresso *sinusoidale*:

$$x(t) = A \cos(2\pi f t + \varphi) = \frac{A}{2} e^{j\varphi} e^{j2\pi f t} + \frac{A}{2} e^{-j\varphi} e^{-j2\pi f t}$$
 in cui la seconda rappresentazione sfrutta la combinazione lineare di due segnali fasoriali. Poiché il sistema è lineare, possiamo determinare il segnale di uscita come combinazione lineare
$$y(t) = \frac{A}{2} e^{j\varphi} y_1(t) + \frac{A}{2} e^{-j\varphi} y_2(t)$$

dove $y_1(t)$ e $y_2(t)$ sono rispettivamente le uscite corrispondenti ai segnali fasoriali in ingresso

$$x_1(t) = e^{j2\pi f t} \quad \text{e} \quad x_2(t) = e^{-j2\pi f t}.$$

Per determinare $y_1(t)$ possiamo sfruttare l'integrale di convoluzione:

$$y_1(t) = \int_{-\infty}^{+\infty} x_1(t-\tau)h(\tau)d\tau = \int_{-\infty}^{+\infty} e^{j2\pi f(t-\tau)}h(\tau)d\tau = e^{j2\pi f t} \left(\int_{-\infty}^{+\infty} h(\tau)e^{-j2\pi f \tau}d\tau \right)$$

Questo significa che la risposta di un sistema LS ad un fasore di frequenza f è ancora un fasore con la medesima frequenza.

A questo punto possiamo definire la **funzione di trasferimento** del sistema come

$$H(f) = \int_{-\infty}^{+\infty} h(\tau)e^{-j2\pi f \tau}d\tau \quad \text{che caratterizza il comportamento di un sistema con risposta impulsiva}$$

$h(t)$. Può essere descritta attraverso il suo modulo e la sua fase: $H(f) = A_H(f)e^{j\varphi_H(f)}$

A questo punto, possiamo scrivere l'uscita $y_2(t)$ come: $y_2(t) = \bar{y}_1(t) = e^{-j2\pi f t} \bar{H}(f) = e^{-j2\pi f t} H(-f)$

Le funzioni $A_H(f)$ e $\varphi_H(f)$ sono biunivocamente associate alla funzione di trasferimento e

sono dette, rispettivamente, *risposta in ampiezza* e *risposta in fase* del sistema.

Conoscere la funzione di trasferimento ci permette di determinare la risposta di un sistema a un qualsiasi ingresso sinusoidale o fasoriale. Un qualunque segnale periodico può essere rappresentato come una somma pesata di fasori o sinusoidi. Inoltre, un simile approccio è valido anche per i segnali non periodici.

Capitolo 3: La trasformata di Fourier

La serie di Fourier

Dato un segnale periodico $x(t)$ con periodo T_0 e frequenza $f_0 = \frac{1}{T_0}$ sappiamo che, se il segnale

converge, allora può essere rappresentato con $x(t) = \sum_{k=-\infty}^{+\infty} X_k e^{j2\pi k f_0 t}$ nota come *rappresentazione in serie di Fourier*.

I coefficienti X_k , generalmente complessi anche in caso di segnale reale, sono detti *coefficienti di*

Fourier:
$$X_k = \frac{1}{T_0} \int_{T_0} x(t) e^{-j2\pi k f_0 t} dt$$

Si ricava, quindi, che il segnale periodico $x(t)$ può essere sintetizzato come una combinazione lineare di infiniti fasori, ciascuno con frequenza multipla di quella fondamentale: ciascuna frequenza $k f_0$ è detta *k-esima frequenza armonica*.

L'insieme dei coefficienti di Fourier fornisce una rappresentazione di $x(t)$ nel *dominio della frequenza*, l'indice k scandisce le varie frequenze armoniche.

Per la linearità è possibile valutare l'effetto del filtro su ciascun termine fasoriale che compare nella serie di Fourier del segnale di ingresso:

$$x_k(t) = X_k e^{j2\pi k f_0 t} \Rightarrow y_k(t) = x_k(t) * h(t) = H(k f_0) X_k e^{j2\pi k f_0 t} \quad \text{quindi}$$

$$y(t) = \sum_{k=-\infty}^{+\infty} y_k(t) = \sum_{k=-\infty}^{+\infty} H(k f_0) X_k e^{j2\pi k f_0 t}$$

I coefficienti di Fourier del segnale di ingresso e di quello di uscita sono legati dalla relazione

$$Y_k = H(k f_0) X_k$$

Condizione *sufficiente* affinché i coefficienti di Fourier esistano e siano finiti è che

$$\int_{T_0} |x(t)|^2 dt < \infty$$

Dunque, la serie di Fourier converge per tutti i segnali periodici di potenza.

Un altro criterio *sufficiente* a garantire la convergenza della serie di Fourier è espresso dalle *condizioni di Dirichelet*:

1.
$$\int_{T_0} |x(t)| dt < \infty$$

2. $x(t)$ ha, al più, un numero finito di discontinuità, soltanto di prima specie, all'interno di ogni periodo
3. $x(t)$ ha, in ogni periodo, un numero finito di massimi e di minimi.

La trasformata di Fourier

Nel dominio della frequenza possono anche essere rappresentati i *segnali impulsivi*. Un segnale si dice **impulsivo** se è integrabile in modulo: $\int_{-\infty}^{+\infty} |x(t)| dt < +\infty$

Questa condizione è soddisfatta dai segnali con valori finiti e a durata strettamente limitata ma anche segnali a durata asintoticamente limitata a patto che per $t \rightarrow \pm\infty$ tendano a zero più velocemente di $\frac{1}{|t|}$.

Per tutti questi segnali vale $x(t) = \int_{-\infty}^{+\infty} \left[\int_{-\infty}^{+\infty} x(\tau) e^{-j2\pi f \tau} d\tau \right] e^{j2\pi f t} df$ dove la quantità tra parentesi quadre può essere definita come una funzione della frequenza: $X(f) = \int_{-\infty}^{+\infty} x(t) e^{-j2\pi f t} dt$ dalla quale si nota una somiglianza alla formula relativa ai coefficienti di Fourier vista in precedenza.

Infatti: $X_k = \lim_{T_0 \rightarrow \infty} df \int_{\frac{-T_0}{2}}^{\frac{T_0}{2}} x(t) e^{-j2\pi f t} dt = X(f) df$ da cui si ricava che un segnale con un periodo

tendente all'infinito presenta dei *coefficienti di Fourier* infinitamente piccoli, che tendono a coprire l'intero asse delle frequenze con continuità ed i cui valori sono tra di loro nel rapporto espresso dalla funzione $X(f)$.

La **trasformata inversa di Fourier** (o *antitrasformata*) è $x(t) = \int_{-\infty}^{+\infty} X(f) e^{j2\pi f t} df$.

Non tutti i segnali di energia, però, sono impulsivi e, viceversa, non tutti i segnali impulsivi sono di energia. Con il **teorema di Plancherel** è possibile estendere la validità della trasformata di Fourier anche ai segnali di energia: se un segnale $x(t)$ è integrabile in modulo quadrato (ovvero, è di energia), la sua trasformata di Fourier $X(f)$ esiste per qualsiasi f eccetto, al più, per un insieme di misura nulla, anch'essa integrabile in modulo quadrato. $\int_{-\infty}^{+\infty} |X(f)|^2 df < +\infty$

Filtraggio di segnali impulsivi

È possibile osservare che la *funzione di trasferimento* di un sistema non è altro che la *trasformata di Fourier* della *risposta impulsiva* del sistema.

Considerando l'uscita $y(t)$ di un filtro con risposta $h(t)$ relativa ad un ingresso $x(t)$, è possibile calcolare la trasformata di Fourier $Y(f)$ come:

$$\begin{aligned}
Y(f) &= \int_{-\infty}^{+\infty} \left[\int_{-\infty}^{+\infty} x(\tau) h(t-\tau) d\tau \right] e^{-j2\pi ft} dt \\
&= \int_{-\infty}^{+\infty} x(\tau) \left(\int_{-\infty}^{+\infty} h(t-\tau) e^{-j2\pi ft} dt \right) d\tau \\
&= \int_{-\infty}^{+\infty} x(\tau) \left(\int_{-\infty}^{+\infty} h(\theta) e^{-j2\pi f(\theta+\tau)} d\theta \right) d\tau = \left(\int_{-\infty}^{+\infty} x(\tau) e^{-j2\pi f\tau} d\tau \right) \left(\int_{-\infty}^{+\infty} h(\theta) e^{-j2\pi f\theta} d\theta \right) = X(f) H(f)
\end{aligned}$$

Questo risultato è noto come *teorema della convoluzione per la trasformata di Fourier* e stabilisce che la trasformata di Fourier dell'uscita di un sistema LS è pari al prodotto della trasformata dell'ingresso per la funzione di trasferimento del sistema.

A questo punto, l'uscita $y(t)$ si può calcolare come antitrasformata del suo spettro:

$$y(t) = \int_{-\infty}^{+\infty} X(f) H(f) e^{-j2\pi ft} df$$

Spettri di ampiezza, fase ed energia

Come per la funzione di trasferimento, anche la trasformata di Fourier di un qualunque segnale può essere descritta tramite modulo e fase: $X(f) = A_X(f) e^{j\varphi_X(f)} = |X(f)| e^{j\arg X(f)} = X_R(f) + jX_I(f)$

Quindi, per il segnale di uscita si avrà: $A_Y(f) = A_X(f) A_H(f)$ e $\varphi_Y(f) = \varphi_X(f) + \varphi_H(f)$.

Il **teorema di Rayleigh** afferma che l'integrale $E_x = \int_{-\infty}^{+\infty} |X(f)|^2 df$, che sappiamo convergere per il *teorema di Plancherel*, converge all'energia totale del segnale.

Definiamo la **densità spettrale di energia** come $E_x(f) = |X(f)|^2$.

Lo *spettro di energia* di un segnale $y(t)$ in uscita da un filtro vale:

$$E_y(f) = |Y(f)|^2 = |X(f) H(f)|^2 = |X(f)|^2 |H(f)|^2 = E_x(f) |H(f)|^2$$

La densità spettrale di energia di un segnale rappresenta il modo in cui l'energia totale del sistema è distribuita sulle varie frequenze che compongono il segnale.

Simmetrie nella trasformata di Fourier

Definiamo l'espressione dello spettro di $X(f)$ come:

$$X(f) = \int_{-\infty}^{+\infty} x(t) \cos(2\pi ft) dt - j \int_{-\infty}^{+\infty} x(t) \sin(2\pi ft) dt$$

Se, e solo se, $x(t)$ è reale, i due integrali rappresentano la parte reale $X_R(f)$ e la parte immaginaria $X_I(f)$. Poiché la variabile f si trova solo nell'argomento del seno e del coseno, si ricava che $X_R(f)$ è una funzione pari della frequenza e $X_I(f)$ è dispari. Questo può essere riassunto affermando che *un segnale reale ha uno spettro che gode di simmetria Hermitiana*: $x(t) \in \mathbb{R} \Leftrightarrow X(-f) = \bar{X}(f)$.

La relazione può anche essere scritta come:

$$x(t) \in \mathbb{R} \Leftrightarrow X_R(-f) = X_R(f) \wedge X_I(-f) = -X_I(f) \Leftrightarrow A_X(-f) = A_X(f) \wedge \varphi_X(-f) = -\varphi_X(f)$$

Un *segnale pari* ha spettro pari: $x(t) \text{ pari} \Leftrightarrow X(-f) = X(f)$

Un *segnale dispari* ha spettro dispari: $x(t) \text{ dispari} \Leftrightarrow X(-f) = -X(f)$

Lo spettro di un segnale reale e pari è reale e pari: $x(t)$ reale e pari $\Leftrightarrow X(f)$ reale e pari

Lo spettro di un segnale reale e dispari è puramente immaginario e dispari:

$$x(t) \text{ reale e dispari} \Leftrightarrow X(f) \text{ puramente immaginario e dispari}$$

Da questo, è possibile concludere che, per un segnale reale, alla parte pari del segnale corrisponde la parte reale della trasformata, mentre alla parte dispari corrisponde la parte immaginaria:

$$x(t) \in \mathbb{R} \Leftrightarrow x_p(t) \Leftrightarrow X_R(f) \wedge x_d(t) \Leftrightarrow jX_I(f)$$

Proprietà della trasformata di Fourier

Dualità

È basata sulla similitudine degli integrali di trasformazione e antitrasformazione: se abbiamo un segnale $x(t)$ di cui conosciamo la sua trasformata $X(f)$, possiamo calcolare la trasformata del segnale $X(t)$, ovvero un segnale che ha l'andamento di $X()$ ma è un segnale nel tempo, come

$$F[X(t)] = \int_{-\infty}^{+\infty} X(\alpha) e^{-j2\pi f \alpha} d\alpha = \int_{-\infty}^{+\infty} X(\alpha) e^{j2\pi(-f)\alpha} d\alpha = x(-f) \quad . \text{ La funzione } x(-f) \text{ è uno spettro, il}$$

cui andamento è ottenuto invertendo l'asse orizzontale del grafico di $x()$.

Linearità

$$a_1 x_1(t) + \dots + a_n x_n(t) \xrightarrow{F} a_1 X_1(f) + \dots + a_n X_n(f)$$

Cambiamento di scala

La trasformata di Fourier di un segnale a cui è stato applicato un *cambiamento di scala* sull'asse dei

$$\text{tempi è } F\left[x\left(\frac{t}{T}\right)\right] = \int_{-\infty}^{+\infty} x\left(\frac{t}{T}\right) e^{-j2\pi f t} dt = \int_{-\infty}^{+\infty} x(\theta) e^{-j2\pi f T \theta} |T| d\theta = |T| X(Tf) \quad \text{dove}$$

$dt = |T| d\theta$ per $T > 0 \vee dt = -|T| d\theta$ per $T < 0$. Per $T < 0$ si ha una *inversione temporale*, insieme al cambio di scala.

Interessante è il rapporto che intercorre tra la durata di un segnale $x(t)$ e la durata del suo spettro, detta **banda** B_X del segnale $x(t)$: a segnali di durata minore corrispondono spettri con banda maggiore e viceversa.

Traslazione temporale

$$F[x(t-t_0)] = \int_{-\infty}^{+\infty} x(t-t_0) e^{-j2\pi f t} dt = \int_{-\infty}^{+\infty} x(\theta) e^{-j2\pi f (\theta+t_0)} d\theta = X(f) e^{-j2\pi f t_0} \quad \text{che mette in evidenza}$$

come allo spettro $X(f)$ si aggiunga un *termine di fase* tale che la quantità $-2\pi f t_0$ si somma allo *spettro di fase* $\varphi_X(f)$ mentre lo *spettro di ampiezza* $A_X(f)$ resta invariato.

Traslazione in frequenza (modulazione complessa)

Utilizzando la proprietà di traslazione temporale e di dualità della trasformata di Fourier, possiamo pervenire alla proprietà di traslazione in frequenza (o di modulazione complessa) per un segnale

$$x(t): \quad x(t) e^{-j2\pi f_0 t} \xrightarrow{F} X(f+f_0)$$

Cenni sulla modulazione in ampiezza

La proprietà di modulazione complessa ci permette di calcolare lo spettro di un segnale detto *modulato in ampiezza*: $x(t) \cos(2\pi f_0 t + \phi)$. Questo segnale è ottenuto attraverso un circuito detto *mixer* costituito da un *moltiplicatore* ai cui ingressi si applica il segnale $x(t)$, detto segnale *modulante*, e un segnale *sinusoidale* ad ampiezza unitaria $\cos(2\pi f_0 t + \phi)$ detto *portante*.

Attraverso le *formule di Eulero*, il segnale modulato può essere scritto come

$$x(t) \cos(2\pi f_0 t + \phi) = \frac{1}{2} x(t) e^{j2\pi f_0 t} e^{j\phi} + \frac{1}{2} x(t) e^{-j2\pi f_0 t} e^{-j\phi} \quad \text{di cui si può ricavare lo spettro}$$

ricorrendo alla proprietà di modulazione complessa: $\frac{1}{2} X(f - f_0) e^{j\phi} + \frac{1}{2} X(f + f_0) e^{-j\phi}$

Derivazione e integrazione

Derivazione

Considerando un segnale $x(t)$ derivabile e con spettro $X(f)$, assumendo che la derivata sia trasformabile, si ha

$$F\left[\frac{dx(t)}{dt}\right] = \int_{-\infty}^{+\infty} \frac{dx(t)}{dt} e^{-j2\pi f t} dt = [x(t) e^{-j2\pi f t}]_{-\infty}^{+\infty} + \int_{-\infty}^{+\infty} x(t) j2\pi f e^{-j2\pi f t} dt \Rightarrow \frac{dx(t)}{dt} \xrightarrow{F} j2\pi f X(f)$$

Ovvero, lo spettro di della derivata di un segnale è pari allo spettro del segnale originario, moltiplicato per una funzione lineare puramente immaginaria della frequenza.

Integrazione

Volendo calcolare la trasformata del segnale $z(t) = \int_{-\infty}^t x(\tau) d\tau$, che rappresenta l'uscita di un *integratore* al cui ingresso è posto $x(t)$, si avrà

$$F\left[\int_{-\infty}^t x(\tau) d\tau\right] = \int_{-\infty}^{+\infty} z(t) e^{-j2\pi f t} dt = \left[z(t) \frac{e^{-j2\pi f t}}{-j2\pi f t}\right]_{-\infty}^{+\infty} + \int_{-\infty}^{+\infty} x(t) \frac{e^{-j2\pi f t}}{j2\pi f t} dt$$

Se e solo se $A_x = 0$ si ha che $\int_{-\infty}^t x(\tau) d\tau \xrightarrow{F} \frac{X(f)}{j2\pi f}$ (*proprietà di integrazione*).

Sistemi descritti da equazioni integro-differenziali

Le operazioni di derivazione e integrazione di un segnale vengono tradotte in frequenza in operazioni algebriche di moltiplicazione e divisione, questo perché un segnale $x(t)$ viene rappresentato da una somma generalizzata di fasori $X(f) e^{j2\pi f t} df$; la derivata e l'integrale di questi fasori sono pari a $j2\pi f X(f) e^{j2\pi f t} df$ e $\frac{X(f)}{j2\pi f} e^{j2\pi f t} df$ e, dal momento che derivata e integrale sono operatori lineari, il segnale risultante è ancora dato dalla sovrapposizione dei vari fasori, il cui peso $X(f) df$ viene moltiplicato o diviso per $j2\pi f$.

Questo risultato diventa molto utile nella risoluzione di equazioni integro-differenziali lineari, che possono essere espresse nel dominio della frequenza, risolte come equazioni algebriche e poi

antitrasformate. Un esempio è dato dalla risoluzione di circuiti elettronici costituiti da resistori, condensatori e induttori. Essi sono sistemi LS che possono essere descritti attraverso un'equazione

$$\text{differenziale del tipo } a_n \frac{d^n y(t)}{dt^n} + \dots + a_1 \frac{dy(t)}{dt} + a_0 y(t) = b_m \frac{d^m x(t)}{dt^m} + \dots + b_1 \frac{dx(t)}{dt} + b_0 x(t) .$$

Entrambi i membri dell'equazione possono essere *trasformati*:

$a_n (j2\pi f)^n Y(f) + \dots + a_1 j2\pi f Y(f) + a_0 Y(f) = b_m (j2\pi f)^m X(f) + \dots + b_1 j2\pi f X(f) + b_0 X(f)$ e la funzione di trasferimento può essere calcolata come semplice rapporto degli spettri di uscita e

$$\text{ingresso } H(f) = \frac{Y(f)}{X(f)} = \frac{b_m (j2\pi f)^m + \dots + b_1 j2\pi f + b_0}{a_n (j2\pi f)^n + \dots + a_1 j2\pi f + a_0} \text{ che conferma che la funzione di}$$

trasferimento di un qualunque filtro composto di elementi resistivi e reattivi è sempre espressa da un rapporto di polinomi nella variabile f .

Derivazione nel dominio della frequenza

Dalla proprietà di dualità, si può ricavare $F[j2\pi t W(t)] = w'(-f)$.

Considerando il segnale $x(t) = W(t)$, il suo spettro è $X(f) = w(-f)$ e da questo si deduce, derivando rispetto ad f , che $X'(f) = -w'(-f)$. Il tutto può essere espresso come

$-j2\pi t x(t) \xrightarrow{F} \frac{dX(f)}{df}$ che costituisce, per l'operatore di trasformata, la *proprietà di derivazione nel dominio della frequenza*.

Convoluzione e prodotto

Si vuole calcolare la trasformata del prodotto di due segnali nel tempo, $w(t), z(t) \xrightarrow{F} W(f), Z(f)$, ai quali applichiamo la proprietà di convoluzione: $F[w(t) * z(t)] = W(f) Z(f)$.

Sfruttando la proprietà di dualità, si ottiene che $F[W(t) Z(t)] = \int_{-\infty}^{+\infty} w(\tau) z(-f - \tau) d\tau$ e, ponendo

$$\theta = f + \tau \text{ si ha } F[W(t) Z(t)] = \int_{-\infty}^{+\infty} w(-(f - \theta)) z(-\theta) d\theta = w(-f) * z(-f) . \text{ La proprietà del}$$

prodotto per le trasformate di Fourier può essere riassunta come $x(t) h(t) \xrightarrow{F} X(f) * H(f)$.

Questa proprietà stabilisce che un segnale con durata strettamente limitata non può avere una banda strettamente limitata.

Capitolo 4: Lo spettro dei segnali periodici e il teorema di campionamento

Trasformata dell'impulso di Dirac e di una costante

$$\delta(t) \xrightarrow{F} 1$$

Ovvero, a tutte le frequenze compete la medesima densità spettrale, costante e pari ad 1.

Antitrasformando lo spettro, si ottiene un'espressione alternativa per l'impulso di Dirac:

$$\int_{-\infty}^{+\infty} e^{j2\pi ft} dt = \delta(t) \quad .$$

L'impulso di Dirac può essere interpretato come il limite di una famiglia di impulsi rettangolari, trasformando ciascuno dei quali si ottiene $F[\frac{1}{\epsilon} \Pi(\frac{t}{\epsilon})] = \text{sinc}(\epsilon f)$. Al tendere di ϵ a zero, il valore massimo dello spettro rimane costante a 1.

Lo *spettro di energia* dell'impulso di Dirac è anch'esso costante e pari a 1. Dal teorema di Rayleigh, quindi, si ha che $E_\delta = \infty$.

La *trasformata di un segnale costante* si può ricavare per *dualità* da quanto affermato sopra:

$$F[1] = \delta(-f) = \delta(f) \quad .$$

Grazie alla proprietà di *linearità* possiamo calcolare lo *spettro di un generico segnale costante*

$$x(t) = A \quad \text{come} \quad F[A] = A F[1] = A \delta(f) \quad .$$

Considerando un segnale $x(t)$ con valor medio temporale $\langle x(t) \rangle = \bar{x} \neq 0$, questo deve avere area necessariamente infinita e non può essere un segnale impulsivo: esso non tenderà a 0 per $t \rightarrow \pm \infty$. Introducendo un nuovo segnale $y(t) = x(t) - \bar{x}$ che avrà, necessariamente, valor temporale nullo, lo spettro del segnale $x(t)$ potrà essere scritto come $X(f) = Y(f) + \bar{x} \delta(f)$. La presenza, nell'origine delle frequenze, di un impulso di Dirac di area pari al valor medio temporale, è una caratteristica è tipica di tutti i segnali con valor medio temporale non nullo: il segnale è dotato di una *componente continua*.

Trasformata di un fasore e di una sinusoide

A partire da quanto appreso per la trasformata di un segnale costante, sfruttando la *proprietà di traslazione in frequenza*, è possibile calcolare la *trasformata di Fourier di un fasore*:

$$e^{j2\pi f_0 t} \xrightarrow{F} \delta(f - f_0)$$

Questo risultato può essere usato per ottenere lo *spettro di una sinusoide*, ricorrendo alle formule di

$$\text{Eulero: } A \cos(2\pi f_0 t + \phi) = \frac{A}{2} e^{j(2\pi f_0 t + \phi)} + \frac{A}{2} e^{-j(2\pi f_0 t + \phi)} \xrightarrow{F} \frac{A}{2} e^{j\phi} \delta(f - f_0) + \frac{A}{2} e^{-j\phi} \delta(f + f_0)$$

Alcuni casi particolari riguardano segnali cosinusoidali o sinusoidali di ampiezza unitaria e fase

$$\text{iniziale nulla: } \cos(2\pi f_0 t) \xrightarrow{F} \frac{1}{2} \delta(f - f_0) + \frac{1}{2} \delta(f + f_0) \quad \text{e} \quad \sin(2\pi f_0 t) \xrightarrow{F} \frac{1}{2} \delta(f + f_0) - \frac{1}{2} \delta(f - f_0) \quad .$$

Sappiamo che la risposta di un filtro ad un ingresso fasoriale è un fasore con la stessa frequenza.

Infatti, dato $x(t) = e^{j2\pi f_0 t}$, il cui spettro è $X(f) = \delta(f - f_0)$, lo spettro dell'uscita sarà

$Y(f) = X(f) H(f) = \delta(f - f_0) H(f_0)$ da cui si ottiene $y(t) = e^{j2\pi f_0 t} H(f_0)$, ovvero l'uscita è data dallo stesso fasore d'ingresso moltiplicato per la costante complessa $H(f_0)$.

Grazie a quanto detto fino ad ora, è possibile reinterpretare quanto detto per la modulazione di ampiezza: considerando il caso semplice di un segnale portante cosinusoidale con fase iniziale nulla, si ottiene

$$F[x(t) \cos(2\pi f_0 t)] = X(f) * [\frac{1}{2} \delta(f - f_0) + \frac{1}{2} \delta(f + f_0)] = \frac{1}{2} X(f) * \delta(f - f_0) + \frac{1}{2} X(f) * \delta(f + f_0) \quad \text{che}$$

può anche essere scritto come semisomma di due repliche di $X(f)$ traslate sulle frequenze di portante: $\frac{1}{2}X(f-f_0) + \frac{1}{2}X(f+f_0)$.

Spettro dei segnali periodici

Applicando le formule della trasformazione a $x(t) = \sum_{k=-\infty}^{+\infty} X_k e^{j2\pi k f_0 t}$ si ottiene

$$X(f) = \sum_{k=-\infty}^{+\infty} X_k \delta(f - kf_0) \quad .$$

Filtraggio dei segnali periodici

Utilizzando la relazione generale $Y(f) = H(f)X(f)$, considerando in ingresso un segnale $x(t)$ periodico di periodo T_0 il cui spettro è definito dalla formula precedente, lo spettro del segnale di

$$\text{uscita sarà } Y(f) = H(f) \sum_{k=-\infty}^{+\infty} X_k \delta(f - kf_0) = \sum_{k=-\infty}^{+\infty} H(kf_0) X_k \delta(f - kf_0) \quad .$$

Il Teorema di Parseval

La *potenza media complessiva* di un segnale periodico $x(t)$ è la somma delle potenze medie che competono ai singoli fasori che compongono il segnale attraverso lo sviluppo in serie di Fourier:

$$P_x = \sum_{k=-\infty}^{+\infty} f_0^2 |X_0(kf_0)|^2 = \sum_{k=-\infty}^{+\infty} |X_k|^2 \quad .$$

Capitolo 5: Segnali aleatori

Si definisce **segnale aleatorio** una *funzione del tempo che rappresenta una grandezza fisica la cui evoluzione non è nota a priori*.

Si può pensare ad un segnale aleatorio come generato da una sorgente aleatoria: ciò è analogo a quanto visto per un fenomeno aleatorio per le variabili aleatorie. Per un segnale aleatorio si hanno, quindi, delle *realizzazioni*, o *funzioni campione*, $x^{(i)}(t)$ che sono dei segnali determinati.

Un modello utilizzato è il *processo stocastico* $X(t)$ definito come l'insieme di tutte le possibili realizzazioni che una sorgente aleatoria può produrre.

Esempi di processi stocastici

Il processo armonico

$$Y(t) = a \cos(2\pi f_0 t + \Phi) \quad \text{con } a, f_0 \text{ determinate e } \Phi \text{ una variabile aleatoria uniforme in } [0, 2\pi] \quad .$$

Questo processo viene usato come modello matematico del fenomeno fisico che corrisponde all'osservazione dell'uscita di un oscillatore elettronico di cui è nota la frequenza e l'ampiezza ma è stato acceso in un istante di tempo casuale.

Il rumore termico

Un resistore è composto di particelle che sono in costante agitazione termica.

Il moto degli elettroni di conduzione corrisponde, per ciascuno di essi, ad una *microcorrente* che, cumulativamente, genera una corrente $I_T(t)$ che evolve in maniera aleatoria nel tempo e viene quindi chiamata *corrente di rumore termico*.

Questa provoca ai capi del resistore una *tensione di rumore termico* definita secondo la legge di Ohm come: $V_T(t) = R I_T(t)$.

Si tratta di processi stocastici che si presentano in tutti i circuiti elettronici.

Statistiche di un processo

Per una variabile aleatoria $X(t_1)$ estratta dal processo, si definisce la densità di probabilità del primo ordine $f_X(x; t_1)$ che dipende dall'istante di osservazione t_1 .

Per valutare la probabilità che un processo subisca un incremento tra t_1 e t_2 , ovvero

$P\{X(t_2) > X(t_1)\}$, è necessario conoscere la *densità congiunta di secondo ordine* $f_X(x_1, x_2; t_1, t_2)$.

In generale, osservando il processo in una n -pla di istanti t_1, \dots, t_n , si individua il *vettore di variabili aleatorie* $[X(t_1), \dots, X(t_n)]$ caratterizzate dalla *densità di probabilità congiunta* $f_X(x_1, \dots, x_n; t_1, \dots, t_n)$ detta *densità di ordine n del processo*.

Processi Gaussiani

Un processo si dice **Gaussiano** se una qualunque n -pla di osservazioni del processo costituisce una vettore di variabili aleatorie $[X(t_1), \dots, X(t_n)]$ *congiuntamente Gaussiane*.

$$f_X(x_1, \dots, x_n; t_1, \dots, t_n) = \frac{1}{\sqrt{(2\pi)^n \det(C)}} e^{-\frac{1}{2}[(X-\eta)^T C^{-1}(X-\eta)]} \quad \text{dove } \eta = [\eta_1; \dots; \eta_n] \text{ con } \eta_i = E[X(t_i)]$$

è il vettore dei valori medi e $C = [C_{ij}]$ è la matrice di covarianza.

Valori attesi di un processo: media e potenza statistica, autocorrelazione e autocovarianza

Per la descrizione di un processo, di solito è sufficiente conoscere alcuni *valori attesi*, o *momenti*, delle variabili aleatorie estratte da esso.

Tra i *momenti di primo ordine* troviamo:

- **Valore medio statistico:** $\eta_X(t) = E[X(t)]$
- **Potenza statistica:** $P_X(t) = E[X^2(t)]$
- **Varianza:** $\sigma^2(t) = \text{Var}[X(t)] = E[(X(t) - \eta_X(t))^2]$

I *momenti di secondo ordine* vengono calcolati sulla coppia di variabili aleatorie estratte $X(t_1)$ e

$X(t_2)$. Tra questi si ricordano:

- **Autocorrelazione statistica:** $R_X(t_1, t_2) = E[X(t_1)X(t_2)]$
- **Autocovarianza:** $C_X(t_1, t_2) = \text{Cov}[X(t_1)X(t_2)] = E[(X(t_1) - \eta_X(t_1))(X(t_2) - \eta_X(t_2))]$

Processo armonico

Per un processo armonico $Y(t)$, il *valore medio* è

$$\eta_Y(t_1) = E[a \cos(2\pi f_0 t_1 + \Phi)] = \int_0^{2\pi} a \cos(2\pi f_0 t_1 + \phi) \frac{1}{2\pi} d\phi = 0$$

L'autocorrelazione vale

$$R_Y(t_1, t_2) = E[Y(t_1)Y(t_2)] = \int_0^{2\pi} a^2 \cos(2\pi f_0 t_1 + \phi) \cos(2\pi f_0 t_2 + \phi) \frac{1}{2\pi} d\phi = \frac{a^2}{2} \cos(2\pi f_0 (t_2 - t_1))$$

Rumore termico

Dal *teorema del limite centrale*, si ha che la somma delle microcorrenti generate da ogni elettrone produce una corrente totale di rumore termico con *densità di probabilità di primo ordine*

Gaussiana, con media nulla per ciascun istante t . Generalizzando, si conclude che $V_T(t)$ è un

processo Gaussiano a media nulla con *varianza* pari a $\sigma_{V_T}^2 = \frac{2(\pi k T)^2}{3h}$ con h costante di Plank

che vale $h = 6,62 \cdot 10^{-34} [J \cdot s]$.

Stazionarietà

In alcuni casi, le caratteristiche statistiche delle grandezze misurate sono indipendenti dal tempo in cui viene effettuata la misurazione. In tale situazione, si dice che il processo è **stazionario**.

$X(t)$ si dice **stazionario in senso stretto** (SSS) se il suo *comportamento statistico è indipendente dall'origine che si fissa per l'asse dei tempi*: $X(t)$ e $X(t-t_0)$ avranno le stesse densità e

$$f_X(x_1, \dots, x_n; t_1, \dots, t_n) = f_X(x_1, \dots, x_n; t_1 - t_0, \dots, t_n - t_0) \quad .$$

Intuitivamente, un processo è SSS se, per una qualsiasi realizzazione $x^{(i)}(t)$, anche una sua versione traslata $x^{(i)}(t-t_0)$ è una possibile realizzazione del processo e risulta ugualmente probabile.

In generale, la densità di ordine n di un processo SSS dipende solo dalle differenze tra gli istanti di osservazione $\tau_i = t_{i+1} - t_i$ con $i = 1, \dots, n-1$.

Un processo per cui si verifica che η_X è indipendente da t e $R_X(t_1, t_1 + \tau) = R_X(\tau)$ dipende solo da $\tau = t_2 - t_1$, viene detto **stazionario in senso lato** (SSL).

Proprietà dell'autocorrelazione per processo SSL

1. È una funzione *pari*: $R_X(-\tau) = R_X(\tau)$

2. È non negativa nell'origine: $R_X(0) \geq 0$

3. Raggiunge il massimo assoluto nell'origine: $R_X(0) \geq |R_X(\tau)|$

Generalmente, le $X(t_1)$ e $X(t_1 + \tau)$ estratte dal processo $X(t)$ tendono a divenire indipendenti e, quindi, incorrelate al crescere di τ . Questo significa che $X(t)$ è un processo a *memoria limitata*.

Processo armonico

Il processo armonico è SSS, poiché qualsiasi traslazione temporale di una realizzazione genera una nuova realizzazione del processo ugualmente probabile. La *stazionarietà in senso lato*, poi, è *implicata da quella in senso stretto*.

Rumore termico

L'autocorrelazione $R_{V_r}(t_1, t_1 + \tau)$ non dipende dall'istante scelto per la prima osservazione. Il *rumore termico* è, quindi *SSL* e, poiché Gaussiano, anche *SSS*.

Filtraggio di segnali aleatori: la densità spettrale di potenza

Per un *processo SSL* possiamo definire una *variabile aleatoria* chiamata **potenza media temporale**

troncata:
$$P_{X,T} = \frac{1}{T} \int_{-\frac{T}{2}}^{+\frac{T}{2}} |X(t)|^2 dt$$

Il suo valore atteso coincide con la *potenza media statistica*: $E[P_{X,T}] = P_X$.

Si definisce poi la **potenza media del processo** come il *valore medio statistico delle potenze medie*

temporali:
$$P_X = E \left[\lim_{T \rightarrow \infty} \frac{1}{T} \int_{-\frac{T}{2}}^{+\frac{T}{2}} |X(t)|^2 dt \right] = E \left[\lim_{T \rightarrow \infty} P_{X,T} \right]$$

Può accadere di avere a che fare con sistemi lineari e stazionari la cui risposta impulsiva $h(t)$ non è esattamente specificata: si tratta di un processo stocastico e, pertanto, il sistema LS si dice *sistema stocastico*. Tuttavia, per il momento supponiamo di avere a che fare con sistemi la cui risposta impulsiva sia univocamente specificata.

Rimane, quindi, valido quanto visto per i sistemi LS. Ogni possibile realizzazione $x^{(k)}(t)$ del processo di ingresso è un segnale determinato che produce in uscita un *segnale determinato*

$y^{(k)}(t) = \int_{-\infty}^{+\infty} h(\tau) x^{(k)}(t - \tau) d\tau$. L'uscita, comunque, risulta essere un processo stocastico $Y(t)$ a causa dell'aleatorietà dell'ingresso.

Nel caso in cui il processo di ingresso sia *Gaussiano*, l'operazione di *filtraggio* può essere vista come una *combinazione lineare in senso limite di osservazioni effettuate sul processo di ingresso*:

$$Y(t) = \int_{-\infty}^{+\infty} X(\tau) h(t-\tau) d\tau \simeq \lim_{\Delta T} \sum_{k=-\infty}^{+\infty} X(\tau_k) h(t-\tau_k) \Delta T .$$

Per processi *non Gaussiani*, ricavare la densità di ordine n è complicato, pertanto *ci si limita a una descrizione in potenza*.

In particolare, per processi SSL in ingresso, si ha:

$$\eta_Y(t) = E \left[\int_{-\infty}^{+\infty} h(\tau) X(t-\tau) d\tau \right] = \int_{-\infty}^{+\infty} h(\tau) E[X(t-\tau)] d\tau = \eta_X H(0) , \text{ mentre l'autocorrelazione}$$

$$\text{risulta } R_Y(t_1, t_2) = R_X(\tau) * h(\tau) * h(-\tau)$$

Si ricava quindi che *il risultato del filtraggio di un processo SSL è ancora un processo SSL*. Lo stesso vale anche per i processi SSS.

In particolare, *ad un processo in ingresso Gaussiano e stazionario corrisponde un processo di uscita anch'esso Gaussiano e stazionario*.

Si può completare la descrizione del processo di uscita con i restanti *momenti di primo e secondo ordine*: l'autocovarianza vale $C_Y(\tau) = R_Y(\tau) - \eta_X^2$, la *varianza* è $\sigma_Y^2 = C_Y(0)$ e la *potenza media* è $P_Y = R_Y(0)$.

Nel *dominio della frequenza*, la *potenza media* può essere calcolata come

$$P_Y = \int_{-\infty}^{+\infty} F[R_X(\tau) * h(\tau) * h(-\tau)] df = \int_{-\infty}^{+\infty} F[R_X(\tau)] |H(f)|^2 df , \text{ pertanto si ha}$$

$$P_Y(f) = P_X(f) |H(f)|^2 .$$

Teorema di Wiener-Kintchine per processi SSL: la *densità spettrale di potenza* di un processo stocastico SSL è pari alla *trasformata di Fourier della sua funzione di autocorrelazione*:

$$P_X(f) = F[R_X(\tau)] .$$

Processo armonico

Dalla *funzione di autocorrelazione per un processo armonico*, si ricava immediatamente lo *spettro*

$$\text{di potenza: } P_Y(f) = F \left[\frac{a^2}{2} \cos(2\pi f_0 \tau) \right] = \frac{a^2}{4} \delta(f - f_0) + \frac{a^2}{4} \delta(f + f_0)$$

Segnale PAM

Per un *segnale PAM stazionario in senso lato*, con *valore medio nullo* e *autocorrelazione*

$$R_X(\tau) = \frac{\sigma_A^2}{T_s} e_p(\tau) , \text{ sfruttando il teorema di Wiener e Kintchine, si ottiene:}$$

$$P_X(f) = F \left[\frac{\sigma_A^2}{T_s} e_p(\tau) \right] = \frac{\sigma_A^2}{T_s} |P(f)|^2$$

Il rumore bianco

La *densità spettrale di potenza* di una *tensione di rumore termico* generata da una resistenza R vale:

$$P_{V_T}(f) = 2R \frac{h(f)}{e^{\frac{hf}{kT}} - 1} \quad \text{con unità di misura } V^2/\text{Hz} . \text{ Per temperature ambiente tipiche, lo spettro è}$$

piatto fino a frequenze di diverse centinaia di Ghz. Pertanto, una buona approssimazione è quella di ritenere $P_{V_T} \simeq 2RkT = \text{cost}$. Questo prende il nome di *rumore bianco*. La sua *autocorrelazione* vale $R_{V_T} = F^{-1}[P_{V_T}] = 2RkT \delta(\tau)$ che implica una *varianza infinita* per i campioni $V_T(t_1)$ (questa è una conseguenza dell'approssimazione).

Il *rumore filtrato* $Y_T(t)$ non è più un processo bianco ma è ancora *Gaussiano* con *media nulla*. Pertanto, esso viene chiamato *rumore Gaussiano colorato* e ha potenza media pari a

$$P_{Y_T} = \sigma_{Y_T}^2 = \int_{-\infty}^{+\infty} 2RkT |H(f)|^2 df .$$