

Appunti di Fondamenti di Telecomunicazioni

Giacomo Sturm

AA: 2023/2024 - Ing. Informatica

Sorgente del file LaTeX disponibile su

<https://github.com/00Darxk/Fondamenti-di-Telecomunicazioni>

Indice

1	Introduzione	1
2	Segnali Canonici	3
2.1	Segnali a Tempo Continuo	3
2.1.1	Seno Cardinale	3
2.1.2	Coseno	3
2.1.3	Gradino Periodico o Onda Quadra	4
2.1.4	Esponenziale Complesso	4
2.1.5	Esponenziale	5
2.1.6	Finestra	5
2.1.7	Triangolo	5
2.1.8	Gradino	6
2.1.9	Gaussiana	6
2.1.10	Esponenziale Unilatero	7
2.1.11	Costante	7
2.1.12	Segno	7
2.1.13	Operazioni sui Segnali	8
2.1.14	Energia e Potenza	8
2.2	Segnali a Tempo Discreto	12
2.2.1	Gradino	12
2.2.2	Esponenziale Unilatero	12
2.2.3	Coseno	13
2.2.4	Impulso Matematico Tempo Discreto	13
2.2.5	Energia e Potenza	14
3	Convoluzione e Correlazione	16
3.1	Impulso Matematico Tempo Continuo	16
3.2	Convoluzione	18
3.2.1	Proprietà	19
3.2.2	Convoluzione Tempo Discreto	19
3.3	Correlazione	20
3.4	Sistema Ingresso-Uscita	21
3.5	Convoluzione tra Due Gaussiane	25
3.6	Convoluzione a Media Mobile	26
4	Serie di Fourier	27
4.1	Spazio Vettoriale	27
4.2	Serie Notevoli	29
4.3	Proprietà	31
4.3.1	Linearità	31
4.3.2	Traslazione nel Tempo	33
4.3.3	Traslazione in Frequenza	34

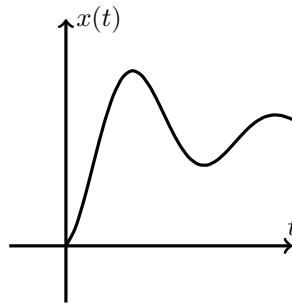
4.3.4	Teorema della Modulazione	35
4.3.5	Teorema della Derivazione	35
4.3.6	Teorema di Parseval	35
4.4	Serie di Un'Onda Quadra	36
4.5	Segnale Treno di Impulsi o Campionatore	37
4.6	Segnali Reali	38
5	Trasformata di Fourier	40
5.1	Trasformate Notevoli	42
5.2	Proprietà di Linearità	44
5.3	Proprietà di Dualità	44
5.4	Proprietà di Scala	45
5.5	Ulteriori Trasformate Notevoli	45
5.6	Funzioni di Trasferimento	48
5.7	Traslazione nel Tempo	49
5.8	Traslazione in Frequenza	49
5.9	Proprietà Operative della Trasformata	50
5.9.1	Proprietà della Derivazione	50
5.9.2	Duale della Derivazione	50
5.9.3	Proprietà dell'Integrazione	51
5.9.4	Proprietà del Coniugato	51
5.9.5	Proprietà della Correlazione	51
5.10	Finestra e Triangolo tramite Derivata	52
5.11	Teorema della Convoluzione	53
5.12	Filtri	53
5.13	Teorema di Parseval	54
5.14	Trasformata di Segnali Reali	55
5.15	Trasformata di Segnali Periodici	55
6	Trasformata di Fourier Tempo Discreto	57
6.1	Trasformate Notevoli	58
6.2	Proprietà del Valor Medio	61
6.3	Traslazione nel Tempo Discreto ed in Frequenza	61
6.4	Teorema della Convoluzione	61
6.4.1	Convoluzione Circolare	62
6.5	Teorema di Parseval	64
6.6	Teorema della Correlazione	65
6.7	Campionamento	65
6.8	Densità Spettrale di Energia	67
6.9	Teorema del Campionamento	68

7	Fenomeni Aleatori	72
7.1	Teoria della Probabilità	72
7.2	Variabili Aleatorie	74
7.3	Statistiche Notevoli	77
7.4	Variabili Aleatorie Dipendenti	78
7.5	Parametri Statistici	79
7.6	Variabile Aleatoria Bidimensionale	83
7.7	Processi Aleatori	86
7.7.1	Processo Armonico	88
7.7.2	Processi Stazionari	90
7.7.3	Processo Ergotico	91
7.7.4	Rumore	92
7.7.5	Transito Attraverso un Sistema	93
8	Sistemi di Telecomunicazioni	95
8.1	Processo di Quantizzazione	95
8.2	Segnale Telefonico e Codifica di Sorgente	96

1 Introduzione

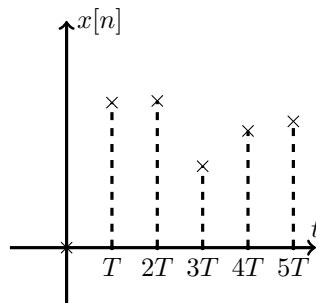
Un segnale è definito come una qualsiasi grandezza fisica che varia nel tempo in maniera deterministica o aleatoria. Può essere un'onda di pressione come la voce, o un'onda elettromagnetica come segnali wireless e bluetooth. Un segnale è in grado di contenere informazioni come una sequenza di bit. Generalmente un segnale analogico viene convertito in digitale come un segnale elettrico tramite un trasduttore, per facilitare il processamento, per poi essere riconvertito in analogico; alcuni segnali sono creati direttamente in digitale. Un segnale è definito dalla sua banda, o spettro di banda, che ne determina la capacità di trasmettere informazione. L'occupazione in frequenza di un segnale è analoga al numero di bit di un dato digitale.

Un segnale comune è il segnale voce, definito da un'onda di pressione, per cui è sempre strettamente positivo. Questo segnale è analogico, quindi continuo, ed il suo valore è noto in ogni istante di tempo t , e si identifica come $x(t)$.



Campionando un segnale analogico si crea un segnale digitale, considerando prima alcune condizioni definite dal teorema del campionamento. Per campionare un segnale si estraggono valori, o campioni, dal segnale analogico ogni intervallo T . Il segnale così ottenuto è un segnale discreto x_n o $x[n]$, che presenta un valore ogni multiplo del tempo di campionamento T scelto.

$$x[n] := \{x(n \cdot T) \forall n \in \mathbb{N}\}$$



Questi valori vengono poi convertiti in digitale assegnando un certo numero di bit per rappresentare l'intervallo massimo di valori descritti dal segnale. Questo processo viene chiamato quantizzazione, si divide l'intervallo dei valori in piccoli intervalli ognuno con un univoco valore in bit, in modo da convertire tutti i valori in quell'intervallo in una sequenza di bit. Aumentando il numero di bit, quindi il numero di suddivisioni dell'intervallo di partenza, aumenta la precisione, ma aumenta anche il costo per processare lo stesso segnale. Dopo aver convertito tutti i valori in una sequenza di bit, questo segnale in bit viene trasmesso, ed in seguito decodificato in analogico. Spesso i segnali vengono creati in digitale, per cui non è necessario campionare un segnale analogico.

Campionando un segnale si perdono le informazioni contenute tra i campioni, ma è possibile applicare filtri e trasformazioni in digitale utili da giustificare la questa perdita di informazioni, per cui la maggior parte dei segnali vengono trasmessi in digitale.

I segnali possono essere classificati in certi (deterministici) o aleatori (non deterministici). I segnali certi sono segnali di cui è noto tutto l'andamento, come file salvati su un supporto, per cui non è necessario trasmetterli. Mentre i segnali aleatori non sono noti a priori e vengono studiati dal punto di vista della statistica.

In generale un sistema di trasmissione di segnali è formato da un trasmettitore che processa e codifica il segnale, un canale che lo trasmette, ed un ricevitore che lo decodifica:



2 Segnali Canonici

2.1 Segnali a Tempo Continuo

Vengono definiti in questa sezione una serie di segnali canonici, e le operazioni attuabili su questo tipo di segnali:

2.1.1 Seno Cardinale

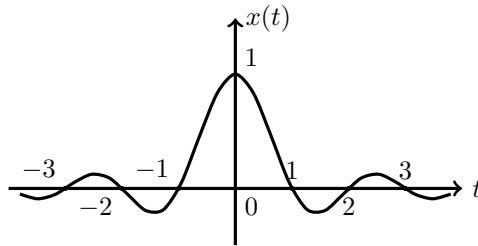
$$x(t) = \text{sinc}(t) := \frac{\sin(\pi t)}{\pi t} \quad (2.1.1)$$

Questo segnale si attenua asintoticamente come $1/t$:

$$-\frac{1}{t} \leq \text{sinc}(t) \leq \frac{1}{t}$$

Viene incluso il fattore π nell'argomento in modo che la funzione si annulli per ogni valore intero:

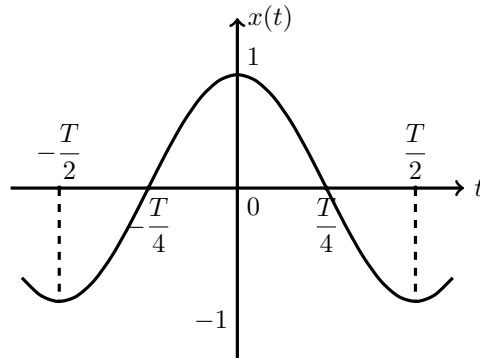
$$\text{sinc}(t) = 0 \forall t \in \mathbb{Z}$$



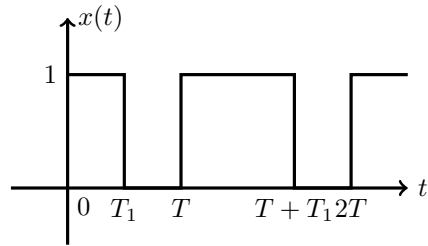
2.1.2 Coseno

$$x(t) = \cos\left(\frac{2\pi t}{T}\right) \quad (2.1.2)$$

Il parametro T rappresenta il periodo della funzione, per cui il valore della funzione ad un certo valore t corrisponde al valore in $t - T$. Invece del periodo si può usare la frequenza f_0 , inverso del periodo.



2.1.3 Gradino Periodico o Onda Quadra



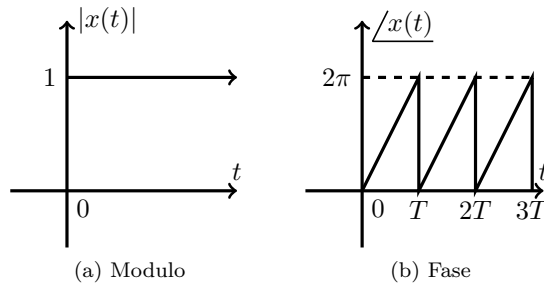
2.1.4 Esponenziale Complesso

$$x(t) = e^{i\frac{2\pi t}{T}} = \cos\left(\frac{2\pi t}{T}\right) + i \sin\left(\frac{2\pi t}{T}\right) \quad (2.1.3)$$

Un segnale complesso può essere analizzato mediante la sua fase ed il suo modulo in funzione del tempo:

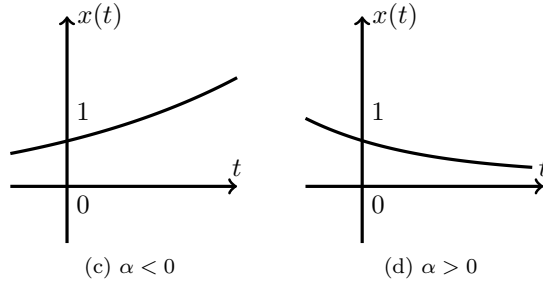
$$x(t) = |x(t)|e^{j\underline{\angle x(t)}}$$

Dato che la fase è periodica si può rappresentare come una serie di rampe.



2.1.5 Esponenziale

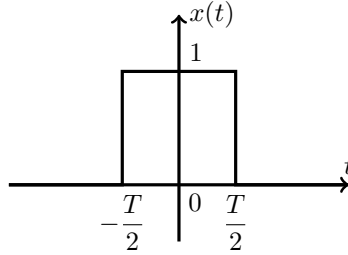
$$x(t) = e^{-\alpha t}, \alpha \in \mathbb{R} \quad (2.1.4)$$



2.1.6 Finestra

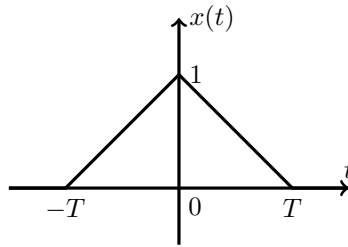
$$x(t) = \text{rect}\left(\frac{t}{T}\right) := \begin{cases} 1 & -\frac{T}{2} \leq t < \frac{T}{2} \\ 0 & t < -\frac{T}{2} \wedge t \geq \frac{T}{2} \end{cases} \quad (2.1.5)$$

T viene chiamata base della finestra. Questo segnale presenta una discontinuità di salto per $t = \pm \frac{T}{2}$. La funzione finestra viene usata quando si vuole analizzare solo una parte di un segnale, poiché il restante sarà pari a 0. La trasformata di questa funzione rappresenta un filtro in frequenza.



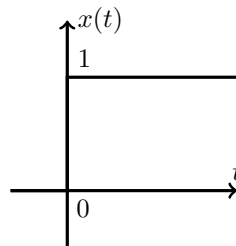
2.1.7 Triangolo

$$x(t) = \text{tri}\left(\frac{t}{T}\right) := \begin{cases} 1 - |t| & -T \leq t < T \\ 0 & t < -T \wedge t \geq T \end{cases} \quad (2.1.6)$$



2.1.8 Gradino

$$x(t) = u(t) := \begin{cases} 1 & t \geq 0 \\ 0 & t < 0 \end{cases} \quad (2.1.7)$$



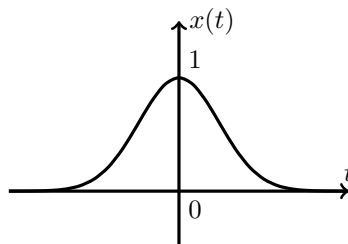
2.1.9 Gaussiana

$$x(t) = e^{-\alpha t^2} \quad \alpha \in \mathbb{R}^+ \quad (2.1.8)$$

La larghezza della campana centrale dipende dal fattore α . Nello studio delle probabilità, si usa la sua forma normalizzata:

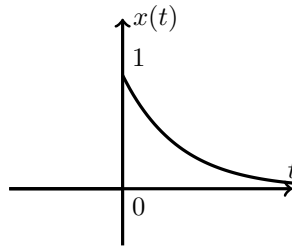
$$x(t) = \frac{e^{-\frac{t^2}{2\sigma^2}}}{\sqrt{2\pi}\sigma}$$

Il valore σ rappresenta la deviazione standard, mentre il suo quadrato σ^2 descrive la varianza.



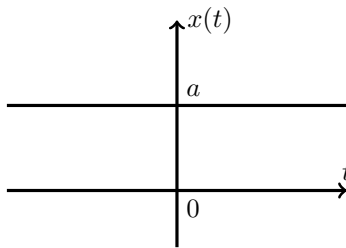
2.1.10 Esponenziale Unilatero

$$x(t) = e^{-\alpha t} \cdot u(t) \quad \alpha \in \mathbb{R}^+ \quad (2.1.9)$$



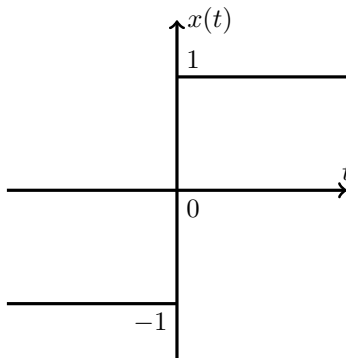
2.1.11 Costante

$$x(t) = a \quad (2.1.10)$$



2.1.12 Segno

$$x(t) = \text{sign}(t) := \begin{cases} 1 & t > 0 \\ -1 & t < 0 \end{cases} \quad (2.1.11)$$



2.1.13 Operazioni sui Segnali

Le operazioni sui segnali vengono computate istante per istante. L'operazione di somma produce un segnale $z(t)$, tale che ogni valore che assume equivale alla somma di altri due segnali $x(t)$ e $y(t)$ nello stesso istante:

$$z(t) = x(t) + y(t)$$

Analogamente si considera l'operazione prodotto, come un prodotto istante per istante tra i due segnali:

$$z(t) = x(t) \cdot y(t)$$

L'operazione di ribaltamento corrisponde ad una riflessione della funzione lungo l'asse delle ascisse di un segnale $x(t)$ tramite una sostituzione di variabile $t \rightarrow -t$:

$$z(t) = x(-t)$$

Quest'operazione non produce risultati per segnali pari, poiché presentano la proprietà $x(t) = x(-t)$. Tramite l'operazione di ribaltamento si può esprimere il segnale segno tramite la differenza di due gradini:

$$\text{sign}(t) = u(t) - u(-t)$$

L'operazione di traslazione, sposta un segnale $x(t)$ lungo l'asse delle ascisse di un fattore τ :

$$z(t) = x(t - \tau)$$

L'operazione di cambio di scala corrisponde ad un rimpicciolimento o allargamento di un segnale $x(t)$ di un fattore $a \in \mathbb{R}$:

$$z(t) = x(at)$$

2.1.14 Energia e Potenza

L'energia e la potenza di un segnale rappresentano caratteristiche utili nella loro analisi e procesamiento.

Viene definita energia E_x di un segnale $x(t)$, come il limite per $\Delta t \rightarrow \infty$ dell'integrale del modulo quadro del segnale:

$$E_x := \lim_{\Delta t \rightarrow \infty} \int_{-\frac{\Delta t}{2}}^{\frac{\Delta t}{2}} |x(t)|^2 dt = \int_{-\infty}^{\infty} |x(t)|^2 dt \quad (2.1.12)$$

L'energia di un segnale è sempre strettamente positiva, poiché si considera tutta l'area sottesa dal quadrato del modulo del segnale, necessariamente positivo; mentre è nulla solo se lo è anche il segnale analizzato. Teoricamente non esiste un limite per l'energia contenuta in un segnale, ma sono fisicamente realizzabili solo segnali con energia finita.

Se l'energia di un segnale è finita $E_x \neq \infty$ e diversa da zero $E_x \neq 0$, il segnale $x(t)$ si chiama segnale di energia.

Viene definita la potenza P_x di un segnale $x(t)$ in maniera simile alla sua energia:

$$P_x := \lim_{\Delta t \rightarrow \infty} \left(\frac{1}{\Delta t} \int_{-\frac{\Delta t}{2}}^{\frac{\Delta t}{2}} |x(t)|^2 dt \right) \quad (2.1.13)$$

Anche la potenza di un segnale è strettamente positiva $P_x \geq 0$, se la potenza assume valori diversi da zero e finiti, il segnale $x(t)$ si chiama segnale di potenza.

Vengono così create due classi di segnali, di potenza e di energia. Per la definizione, queste due grandezze sono antisimmetriche poiché se un segnale è di potenza non può essere di energia, e viceversa:

$$\begin{aligned} x \in E &\implies x \notin P \\ x \in P &\implies x \notin E \end{aligned}$$

Si determina l'energia di una gaussiana di ampiezza A :

$$E_x = \lim_{\Delta t \rightarrow \infty} \int_{-\frac{\Delta t}{2}}^{\frac{\Delta t}{2}} A^2 e^{-2\alpha t^2} dt = A^2 \lim_{\Delta t \rightarrow \infty} \int_{-\frac{\Delta t}{2}}^{\frac{\Delta t}{2}} e^{-2\alpha t^2} dt$$

Si considera il cambio di variabile $\tau = \sqrt{2\alpha}t$:

$$E_x = A^2 \lim_{\Delta t \rightarrow \infty} \int_{-\frac{\Delta t}{2}}^{\frac{\Delta t}{2}} \frac{e^{-\tau^2}}{\sqrt{2\alpha}} d\tau = \frac{A^2}{\sqrt{2\alpha}} \int_{-\infty}^{+\infty} e^{-\tau^2} d\tau$$

L'integrale ottenuto è l'integrale di Gauss, risolubile applicando un cambio di coordinate polari al quadrato dell'integrale dato, il risultato dell'integrazione della gaussiana sull'intero asse dei reali \mathbb{R} corrisponde alla radice di pi greco:

$$\int_{\mathbb{R}} e^{-t^2} dt = \sqrt{\pi}$$

Per cui l'energia di una gaussiana risulta essere:

$$E_x = A^2 \sqrt{\frac{\pi}{2\alpha}} \quad (2.1.14)$$

Moltiplicando un segnale $x(t)$ per un gradino e calcolandone l'integrale su tutti i reali \mathbb{R} , equivale a calcolare l'integrale del segnale originario sui soli reali positivi \mathbb{R}^+ , poiché il segnale assume valori nulli da $-\infty$ a 0:

$$\int_{\mathbb{R}} x(t) \cdot u(t) dt = \int_{\mathbb{R}^+} x(t) dt$$

Si determina l'energia e la potenza di un esponenziale complesso. Il segnale ha un modulo unitario $|x(t)| = 1$, per cui la sua energia risultante è:

$$E_x = \lim_{\Delta t \rightarrow \infty} \int_{-\frac{\Delta t}{2}}^{\frac{\Delta t}{2}} dt = \lim_{\Delta t \rightarrow \infty} \left(\frac{\Delta t}{2} + \frac{\Delta t}{2} \right) = \infty$$

Per cui l'esponenziale complesso non è un segnale di energia. La potenza risulta essere:

$$P_x = \lim_{\Delta t \rightarrow \infty} \left(\frac{1}{\Delta t} \int_{-\frac{\Delta t}{2}}^{\frac{\Delta t}{2}} dt \right) = \lim_{\Delta t \rightarrow \infty} \left(\frac{1}{\Delta t} \cdot \Delta t \right) = 1$$

L'esponenziale complesso è quindi un segnale di potenza.

Si determina l'energia di un esponenziale unilatero:

$$E_x = \int_{-\infty}^{+\infty} [e^{-\alpha t} u(t)]^2 dt = \int_0^{+\infty} e^{-2\alpha t} dt = -\frac{1}{2\alpha} \left(e^{-\infty} - e^0 \right) = \frac{1}{2\alpha}$$

Per cui questo segnale non è né di energia né di potenza.

I segnali periodici non possono essere di energia poiché l'integrale assume sempre valori non finiti, per cui un segnale periodico senza attenuazione non è fisicamente realizzabile. Possono essere solo di potenza, si determina la potenza di un segnale periodico:

$$P_x = \lim_{\Delta t \rightarrow \infty} \left(\frac{1}{\Delta t} \int_{-\frac{\Delta t}{2}}^{\frac{\Delta t}{2}} |x(t)|^2 dt \right)$$

In un segnale periodico si può esprimere l'intervallo di tempo Δt come n volte il periodo T :

$$P_x = \lim_{n \rightarrow \infty} \left(\frac{1}{nT} \int_{-\frac{nT}{2}}^{\frac{nT}{2}} |x(t)|^2 dt \right)$$

L'integrale di un segnale perfettamente periodico, ovvero senza smorzamenti, su n periodi equivale ad n volte l'integrale su un singolo periodo T :

$$P_x = \lim_{n \rightarrow \infty} \left(\frac{1}{nT} n \int_{-\frac{T}{2}}^{\frac{T}{2}} |x(t)|^2 dt \right) = \lim_{n \rightarrow \infty} \left(\frac{1}{T} \int_{-\frac{T}{2}}^{\frac{T}{2}} |x(t)|^2 dt \right)$$

Questo integrale è indipendente dalla variabile n , per cui si può trascurare il limite, la potenza risulta quindi essere:

$$P_x = \frac{1}{T} \int_{-\frac{T}{2}}^{\frac{T}{2}} |x(t)|^2 dt \quad (2.1.15)$$

Quest'ultimo integrale può essere espresso in termini della frequenza naturale: $f_0 = \frac{1}{T}$.

Si determina la potenza del segnale coseno, di ampiezza A e frequenza naturale f_0 :

$$x(t) = A \cos(2\pi f_0 t)$$

$$P_x = A^2 f_0 \int_{-\frac{1}{2f_0}}^{\frac{1}{2f_0}} \cos^2(2\pi f_0 t) dt$$

Per esprimere il quadrato del coseno, si considera la formula di bisezione del coseno:

$$\cos(2x) = 2\cos^2(x) - 1$$

$$\cos^2(x) = \frac{\cos(2x) + 1}{2}$$

$$A^2 \cos^2(2\pi f_0 t) = \frac{A^2}{2} (\cos(4\pi f_0 t) + 1)$$

Si può esprimere inoltre mediante la notazione complessa delle funzioni trigonometriche:

$$\begin{aligned}
 A \cos(2\pi f_0 t) &= \frac{A}{2} (e^{2i\pi f_0 t} + e^{-2i\pi f_0 t}) \\
 |x + y|^2 \quad x, y &\in \mathbb{C} \\
 (x + y) \cdot (x + y)^* &= (x + y) \cdot (x^* + y^*) \\
 xx^* + xy^* + yx^* + yy^* &= |x|^2 + |y|^2 + xy^* + yx^* \\
 xy^* + yx^* &= (a_x + ib_x) \cdot (a_y - ib_y) + (a_x - ib_x) \cdot (a_y + ib_y) = 2(a_x a_y + b_x b_y) = 2\Re\{x^* y\} \\
 |x|^2 + |y|^2 + 2\Re\{x|e^{-i\varphi_x} + y|e^{i\varphi_y}\} \\
 |x|^2 + |y|^2 + 2|x||y|\cos(|\varphi_y - \varphi_x|) \\
 \left| \frac{A}{2} (e^{2i\pi f_0 t} + e^{-2i\pi f_0 t}) \right|^2 &= \frac{A^2}{4} \left(1 + 1 + 2\Re\{e^{2i\pi f_0 t} \cdot (e^{-2i\pi f_0 t})^*\} \right) \\
 A^2 \cos^2(2\pi f_0 t) &= \frac{A^2}{2} (1 + \cos(4\pi f_0 t))
 \end{aligned}$$

Considerando questa sostituzione, l'integrale diventa:

$$P_x = \frac{A^2 f_0}{2} \int_{-\frac{1}{2f_0}}^{\frac{1}{2f_0}} (\cos(4\pi f_0 t) + 1) dt = \frac{A^2 f_0}{2} \left(\frac{1}{2f_0} + \frac{1}{2f_0} \right) = \frac{A^2}{2}$$

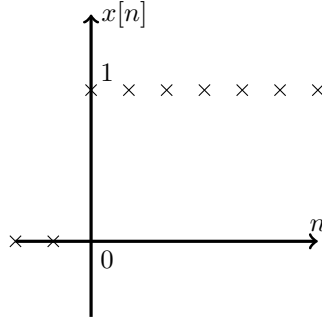
L'integrale su un periodo del coseno è nullo, poiché è una funzione pari, per cui la componente $\cos(4\pi f_0 t)$ fornisce un contributo nullo.

2.2 Segnali a Tempo Discreto

Poiché la maggior parte dei segnali vengono trasmessi o generati in tempo discreto, è necessario essere a conoscenza del comportamento dei segnali continui campionati a tempo discreto.

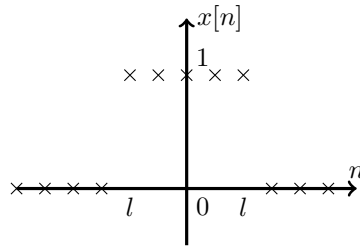
2.2.1 Gradino

$$x[n] = u[n] := \begin{cases} 1 & n \geq 0 \\ 0 & n < 0 \end{cases} \quad (2.2.1)$$



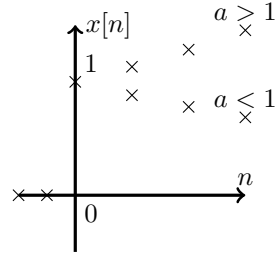
Non avendo un segnale finestra a tempo discreto, essa può essere descritta come la differenza di due gradini discreti. Una finestra di base $2l$ nel discreto si esprime come:

$$u[n + l] - u[n - (l + 1)]$$



2.2.2 Esponenziale Unilatero

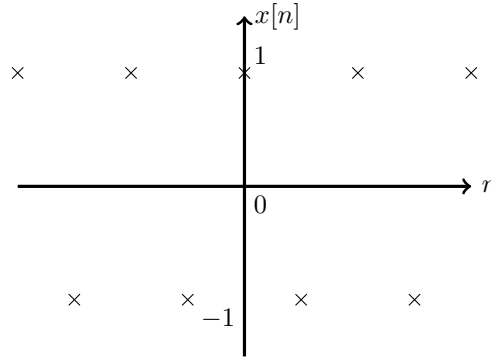
$$x[n] = a^n u[n] \quad (2.2.2)$$



2.2.3 Coseno

$$x[n] = \cos(2\pi f_0 n) \quad (2.2.3)$$

Il segnale è periodico nel discreto, solo se la frequenza è un numero intero $f_0 \in \mathbb{Z}$.



2.2.4 Impulso Matematico Tempo Discreto

L'impulso matematico o delta di Dirac, nel discreto assume solo un valore di 1 per $n = 0$.

$$\delta[n] := \begin{cases} 1 & n = 0 \\ 0 & n \neq 0 \end{cases} \quad (2.2.4)$$

Questo segnale presenta varie proprietà utili:

L'area della delta è unitaria, poiché presenta un unico campione per $n = 0$ di valore 1:

$$\sum_{n=-\infty}^{+\infty} \delta[n] = 1$$

Il prodotto di un qualsiasi segnale $x[n]$ per la delta equivale al valore del segnale in 0 per la delta. Poiché l'unico valore della delta diverso da zero si trova in $n = 0$ e vale 1, per cui estrae dal segnale x il campione in posizione $n = 0$. Questo campione viene moltiplicato per la delta, poiché

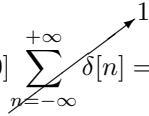
non è un segnale continuo, ma si presenta solo in quell'istante. Questa caratteristica viene chiamata proprietà di campionamento della delta di Dirac:

$$x[n] \cdot \delta[n] = x[0] \cdot \delta[n]$$

Questo campione può essere estratto ad un arbitraria posizione m :

$$x[n] \cdot \delta[n - m] = x[m] \cdot \delta[n - m]$$

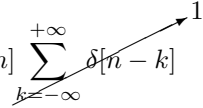
L'area del prodotto di un qualsiasi segnale $x[n]$ per la delta risulta nel valore del segnale in 0, ciò si dimostra tramite la proprietà di campionamento della delta:

$$\sum_{n=-\infty}^{+\infty} x[n] \cdot \delta[n] = \sum_{n=-\infty}^{+\infty} x[0] \cdot \delta[n] = x[0] \sum_{n=-\infty}^{+\infty} \delta[n] = x[0]$$


Invertendo la proprietà di campionamento, ovvero partendo da tutti i campioni di un segnale $x[n]$ e sommandoli tra di loro, è possibile ottenere il segnale originario:

$$\cdots + x[-N]\delta[n + N] + \cdots + x[0]\delta[n] + \cdots + x[N]\delta[n - N] + \cdots = \sum_{k=-\infty}^{+\infty} x[k]\delta[n - k] = x[n]$$

La convoluzione di un qualsiasi segnale $x[n]$ per la delta risulta nel segnale x stesso:

$$x[n] * \delta[n] = \sum_{k=-\infty}^{+\infty} x[k]\delta[n - k] = \sum_{k=-\infty}^{+\infty} x[n]\delta[n - k] = x[n] \sum_{k=-\infty}^{+\infty} \delta[n - k]$$


La delta può essere rappresentata come la differenza tra due gradini, considerando un unico campione in posizione m :

$$\delta[n - m] = u[n - m] - u[n - (m + 1)]$$

Analogamente un gradino può essere espresso come una somma di impulsi traslati ognuno di un diverso fattore. Questa relazione viene espressa in forma canonica come:

$$u[n - m] = \sum_{n=-\infty}^{-m} \delta[n + 1]$$

2.2.5 Energia e Potenza

L'energia di un segnale tempo discreto si calcola come:

$$E_x := \lim_{N \rightarrow \infty} \sum_{n=-N}^N |x[n]|^2$$

La potenza di un segnale tempo discreto è definita come:

$$P_x := \lim_{N \rightarrow \infty} \left(\frac{1}{2N+1} \sum_{n=-N}^N |x[n]|^2 \right)$$

La potenza per segnali periodici tempo discreti si ottiene mediante:

$$P_x := \frac{1}{M} \sum_{n=0}^{M-1} |x[n]|^2$$

Dove M è il periodo del segnale.

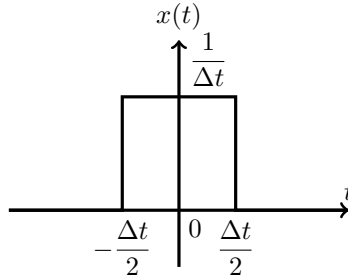
3 Convoluzione e Correlazione

Prima di analizzare queste due importanti operazioni tra segnali tempo continuo e discreto, bisogna fornire una definizione adeguata per l'impulso matematico tempo continuo, segnale utile nello studio, e nel calcolo di queste operazioni.

3.1 Impulso Matematico Tempo Continuo

Per definire l'impulso o delta di Dirac nel tempo continuo, si parte da un segnale finestra con una base Δt e ampiezza inverso della base:

$$x(t) = \frac{1}{\Delta t} \text{rect} \left(\frac{t}{\Delta t} \right)$$



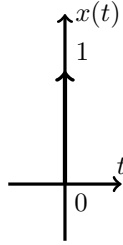
Al diminuire di Δt , la base si restringe, mentre l'ampiezza del segnale aumenta, ma complessivamente l'area del segnale rimane costante:

$$\int_{-\infty}^{+\infty} x(t) dt = \frac{1}{\Delta t} \int_{-\frac{\Delta t}{2}}^{\frac{\Delta t}{2}} dt = \frac{1}{\Delta t} \left(\frac{\Delta t}{2} + \frac{\Delta t}{2} \right) = 1$$

Viene definito l'impulso o delta di Dirac come il limite di questa finestra per Δt che tende ad un valore nullo:

$$\delta(t) := \lim_{\Delta t \rightarrow 0} \frac{1}{\Delta t} \text{rect} \left(\frac{t}{\Delta t} \right) \quad (3.1.1)$$

Viene rappresentata graficamente come una freccia di altezza unitaria, poiché non è una funzione ma un funzionale, ma questa differenza non verrà trattata nei seguenti studi.



Possiede delle proprietà analoghe alla delta nel tempo discreto:
 L'integrale sui reali della delta è unitario in base alla sua definizione:

$$\int_{-\infty}^{+\infty} \delta(t) dt = 1$$

Il prodotto di un qualsiasi segnale per la delta equivale al valore del segnale in 0 moltiplicato per l'impulso, poiché per tutti gli altri valori nel tempo questo prodotto è nullo. Proprietà analoga a quella del campionamento, per il continuo:

$$x(t) \cdot \delta(t) = x(0) \cdot \delta(t)$$

Questa proprietà può essere estesa considerando un impulso traslato di un fattore τ :

$$x(t) \cdot \delta(t - \tau) = x(\tau) \cdot \delta(t - \tau)$$

Segue da quest'ultima che l'integrale del prodotto di un segnale qualunque $x(t)$ per l'impulso equivale al valore del segnale x in 0:

$$\int_{-\infty}^{+\infty} x(t) \cdot \delta(t) dt = \int_{-\infty}^{+\infty} x(0) \cdot \delta(t) dt = x(0) \int_{-\infty}^{+\infty} \delta(t) dt = x(0)$$

La convoluzione di un qualsiasi segnale $x(t)$ con l'impulso risulta nel segnale originario $x(t)$, per l'inverso della proprietà precedente:

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

Poiché il segnale finestra può essere espresso come la differenza tra due gradini, allora anche la definizione dell'impulso può essere espressa come tale:

$$\delta(t) := \lim_{\Delta t \rightarrow 0} \frac{1}{\Delta t} \left(u \left(t + \frac{\Delta t}{2} \right) - u \left(t - \frac{\Delta t}{2} \right) \right)$$

L'impulso corrisponde alla derivata rispetto al tempo del gradino. Analogamente il gradino corrisponde alla funzione integrale dell'impulso:

$$\delta(t) = \frac{du(t)}{dt}$$

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

L'impulso è una funzione pari:

$$\delta(t) = \delta(-t)$$

L'impulso scalato di un fattore a corrisponde al rapporto tra l'impulso non scalato ed il modulo del fattore a , se negativo. Questa proprietà di scala si dimostra considerando la definizione dell'impulso:

$$\delta(at) = \lim_{\Delta t \rightarrow 0} \frac{1}{\Delta t} \text{rect}\left(\frac{at}{\Delta t}\right)$$

$$\Delta \tau = \frac{\Delta t}{a}$$

$$\lim_{\Delta \tau \rightarrow 0} \frac{1}{a\Delta \tau} \text{rect}\left(\frac{t}{\Delta \tau}\right) = \frac{1}{a} \lim_{\Delta \tau \rightarrow 0} \frac{1}{\Delta \tau} \text{rect}\left(\frac{t}{\Delta \tau}\right)$$

$$\delta(at) = \frac{\delta(t)}{a}$$

L'impulso è un segnale né di energia né di potenza. I funzionali, come l'impulso, vengono descritti in base agli effetti che provocano sulle funzioni

3.2 Convoluzione

La convoluzione rappresenta un'operazione tra due segnali, generandone uno nuovo. L'operazione si indica con il simbolo $*$:

$$x(t) * y(t) = z(t)$$

La convoluzione tra due segnali tempo continui produce sempre un segnale continuo:

$$z(t) = x(t) * y(t) := \int_{-\infty}^{+\infty} x(\tau) \cdot y(t - \tau) d\tau \quad (3.2.1)$$

Il segnale convoluzione è una funzione nella stessa variabile dei segnali convoluti, questa variabile di uscita compare all'interno dell'integrale. Il segnale convoluzione rappresenta l'area sottesa dal prodotto tra il segnale x ed il segnale y , ribaltato e traslato di un fattore t , per ogni istante di tempo t . La convoluzione è un'operazione commutativa, per cui è arbitraria la scelta di quale dei due segnali debba traslare.

Si rappresenta il segnale x originario rispetto alla variabile τ , al di sotto si grafica il segnale y ribaltato e traslato di un fattore t , per individuare gli intervalli dove il prodotto tra i due segnali è

nullo. La maggior parte dei segnali reali si attenuano nel tempo, per cui avranno un valore diverso da zero solo per un intervallo finito di valori, ed in questi intervalli la convoluzione restituisce un valore non nullo. Anche i segnali puramente matematici spesso presentano valori finiti non nulli solo per certi intervalli di tempo. Si considerano tutti i possibili casi di sovrapposizione, quindi di prodotto non nullo, tra i due segnali, per ottenere il segnale convoluzione in forma analitica. Da notare che la convoluzione è un segnale continuo per cui non possono essere presenti discontinuità nella sua espressione in forma analitica.

3.2.1 Proprietà

La convoluzione è un'operazione commutativa:

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

Vale la proprietà distributiva:

$$\begin{aligned} (x_1(t) + x_2(t)) * y(t) &= \int_{-\infty}^{+\infty} (x_1(\tau) + x_2(\tau))y(t-\tau)d\tau \\ \int_{-\infty}^{+\infty} x_1(\tau)y(t-\tau)d\tau + \int_{-\infty}^{+\infty} x_2(\tau)y(t-\tau)d\tau &= x_1(t) * y(t) + x_2(t) * y(t) \end{aligned}$$

Se uno dei due segnali convoluti, o entrambi, sono traslati allora il segnale convoluzione risultante è traslato della traslazione complessiva dei due segnali originali:

$$\begin{aligned} x(t-t_{x0}) * y(t-t_{y0}) &= \int_{-\infty}^{+\infty} x(\tau-t_{x0})y[t-(\tau+t_{y0})]d\tau \\ T = \tau - t_{x0} \\ \int_{-\infty}^{+\infty} x(T)y[(t-t_{x0}-t_{y0})+T]dT &= z(t-t_{x0}-t_{y0}) \end{aligned}$$

3.2.2 Convoluzione Tempo Discreto

$$x[n] * y[n] := \sum_{k=-\infty}^{+\infty} x[k]y[n-k]$$

Nel discreto, quando si applica la convoluzione, il numero di campioni totali della convoluzione è uguale alla somma dei campioni dei due segnali meno uno. Per le convoluzioni a tempo continuo si usa la continuità, per quelle a tempo discreto il numero dei campioni, per identificare se sono convoluzioni valide. Per le convoluzioni a tempo discreto valgono le proprietà commutativa e distributiva. I singoli campioni di un segnale nel discreto possono essere rappresentati come una costante che moltiplica un impulso traslato di un certo fattore:

$$x[n] = \sum_{k=1}^N x_k \delta[n-k]$$

Ciò è possibile per ogni segnale discreto, per cui la convoluzione di due segnali discreti si può esprimere come:

$$x[n] * y[n] = \sum_{k=-\infty}^{+\infty} x[k]y[n-k] = \sum_{k=-\infty}^{+\infty} \left[\sum_{i=1}^N x_i \delta[k-i] \sum_{j=1}^N y_j \delta[n-k-j] \right]$$

Una convoluzione quindi rappresenta una media tra una serie di campioni, può essere estesa a segnali multidimensionali come delle immagini, dove la convoluzione viene usata negli algoritmi di compressione dell'immagini per diminuire il costo della trasmissione del segnale, diminuendo l'informazione necessaria.

3.3 Correlazione

La correlazione è un'operazione simile alla convoluzione, calcolabile come una convoluzione. Le convoluzioni vengono usate per modellare l'effetto del passaggio di un segnale attraverso un sistema, ciò corrisponde al processamento di un segnale. Alcuni di questi sistemi corrispondono nel dominio della frequenza in filtri.

Una correlazione si applica quando due segnali sono simili tra loro, viene definita come un segnale continuo nel dominio del tempo:

$$R_{xy}(t) = x(t) \otimes y(t) = \int_{-\infty}^{+\infty} x(t+\tau)y^*(\tau)d\tau \quad (3.3.1)$$

Viene definito R_{xy} il fattore di correlazione tra i due segnali x e y . La correlazione al contrario della convoluzione non commuta:

$$\begin{aligned} R_{xy}(t) &= \int_{-\infty}^{+\infty} x(t+\tau)y^*(\tau)d\tau \\ T &= t+\tau \\ \int_{-\infty}^{+\infty} x(T)y^*(-t+T)dT &= \left[\int_{-\infty}^{+\infty} x^*(T)y(-t+T)dT \right]^* = R_{yx}^*(-t) \end{aligned}$$

Il fattore di convoluzione $R_{xy}(t)$ tra due segnali x e y corrisponde al complesso coniugato del fattore di convoluzione ribaltato dei segnali y e x $R_{yx}^*(-t)$, quindi la correlazione è un'operazione anticommutativa. La correlazione tra due segnali x e y equivale alla convoluzione dei segnali y^* e x

$$\begin{aligned} x(t) \otimes y(t) &= \int_{-\infty}^{+\infty} x(t+\tau)y^*(\tau)d\tau \\ x(t) * y^*(-t) &= \int_{-\infty}^{+\infty} x(\tau)y^*(-(t-\tau))d\tau \\ T &= \tau - t \\ - \int_{+\infty}^{-\infty} x(t+T)y^*(T)dT &= \int_{-\infty}^{+\infty} x(t+T)y^*(T)dT = R_{xy}(t) \\ x(t) \otimes y(t) &= x(t) * y^*(-t) \end{aligned}$$

Quando si analizza la correlazione tra due segnali x e y , uno dei quali pari $y(t) = y(-t)$ e reale $y \in \mathbb{R}$, la correlazione tra di loro è uguale alla convoluzione tra di loro:

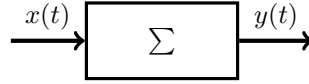
$$x(t) \otimes y(t) = x(t) * y^*(-t) = x(t) * y(-t) = x(t) * y(t)$$

L'autocorrelazione di un segnale x nell'istante di tempo $t = 0$, corrisponde all'energia del segnale:

$$R_{xx}(0) = \int_{-\infty}^{+\infty} x(\tau)x^*(\tau)d\tau = \int_{-\infty}^{+\infty} |x(\tau)|^2 d\tau = E_x$$

3.4 Sistema Ingresso-Uscita

Un sistema di ingresso-uscita applica determinate trasformazioni al segnale x in entrata, per ottenere un altro segnale y in uscita, questo segnale è un funzionale del segnale di ingresso $y(t) = \mathcal{F}\{x(t)\}$. Questa trasformazione si basa su dei parametri interni Σ al sistema per cui passa l'ingresso.

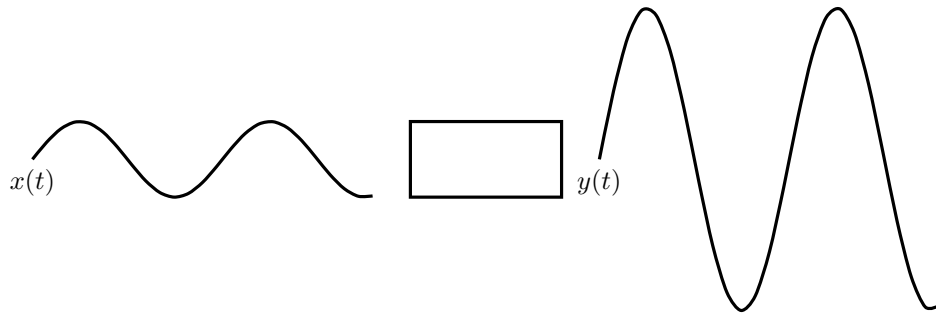


Un sistema ingresso-uscita si definisce lineare, se ad una combinazione lineare degli ingressi, corrisponde una combinazione lineare delle uscite:

$$x(t) = a_1(t)x_1(t) + \dots + a_n(t)x_n(t) \rightarrow y(t) = b_1(t)y_1(t) + \dots + b_n(t)y_n(t)$$

Un amplificatore rappresenta un sistema lineare, poiché moltiplica di un fattore A un segnale in entrata:

$$\begin{aligned} x_1(t) &\rightarrow y_1(t) = Ax_1(t) \\ x_2(t) &\rightarrow y_2(t) = Ax_2(t) \\ ax_1(t) + bx_2(t) &\rightarrow ay_1(t) + by_2(t) = A(ax_1(t) + bx_2(t)) \end{aligned}$$



Un sistema lineare non distorce gli ingressi. Un sistema che restituisce il segnale originario sommato per una costante A non è lineare:

$$\begin{aligned} x(t) &\rightarrow y(t) = x(t) + A \\ x_1(t) + x_2(t) &\rightarrow y(t) = x_1(t) + x_2(t) + A \neq y_1(t) + y_2(t) \end{aligned}$$

Un sistema tempo invariante o permanente, non dipende da quando viene inserito il segnale in entrata:

$$\begin{aligned} x(t) &\rightarrow y(t) \\ x(t - \tau) &\rightarrow y(t - \tau) \end{aligned}$$

La linearità e la permanenza sono due proprietà indipendenti tra di loro. Un sistema può essere lineare e non permanente e viceversa, oppure nessuno delle due. L'operazione di modulazione di un segnale, il prodotto tra l'entrata ed una funzione sinusoidale, è un sistema lineare e non permanente:

$$\begin{aligned} x(t) &\rightarrow y(t) = x(t) \cos\left(\frac{2\pi t}{T}\right) \\ x(t - \tau) &\rightarrow y(t - \tau) = x(t - \tau) \cos\left(\frac{2\pi t}{T}\right) \neq x(t - \tau) \cos\left(\frac{2\pi(t - \tau)}{T}\right) \end{aligned}$$

Per cui dipende dall'istante di tempo quando viene inserito il segnale.

Un sistema può presentare un'altra proprietà chiamata causalità, che presenta un senso fisico. Un sistema si definisce causale se per ogni uscita all'istante t_0 , dipende da valori entrati al massimo fino al tempo t_0 :

$$y(t_0) \propto x(t), \quad t \leq t_0$$

L'uscita non può dipendere da entrate future, se il sistema è causale. Data un'uscita y dipendente dall'entrata x traslata di un fattore τ $y(t) = x(t + \tau)$, se questo fattore di traslazione τ è negativo, l'uscita dipende da entrate ritardate per cui dipende da entrate passate, mentre se il fattore τ è positivo l'uscita dipende da entrate anticipate, quindi per un certo istante t l'uscita dipende da entrate future.

La linearità e la permanenza sono due proprietà fondamentali per cui un sistema si identifica come filtro, o SLI, Sistema Lineare Invariante. L'uscita di un filtro dipende solo da una funzione $h(t)$, chiamata risposta impulsiva, e si ottiene mediante la convoluzione tra l'entrata e quest'ultima:

$$x(t) \rightarrow y(t) = x(t) * h(t)$$

Si chiama risposta impulsiva, poiché se è presente un impulso in entrata, l'uscita è la funzione $h(t)$ stessa, per la proprietà della convoluzione di un impulso:

$$\delta(t) \rightarrow y(t) = \delta(t) * h(t) = h(t)$$

Per dimostrare l'uscita di un filtro, si considera il segnale x come la somma integrale di impulsi moltiplicati per il valore della funzione in $x(\tau)$, ovvero la sua convoluzione:

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

Poiché il filtro è lineare si può considerare l'uscita y come la somma integrale di tutte le uscite dy per ogni entrata $dx = x(\tau)\delta(t - \tau)d\tau$. Poiché il fattore $x(\tau)$ non dipende dal tempo si considera una costante, per cui l'uscita dy uguale al prodotto tra la costante $x(\tau)$ per la convoluzione tra l'impulso e la risposta impulsiva:

$$\begin{aligned} dx(t) &= x(\tau)\delta(t - \tau)d\tau \\ dy(t) &= x(\tau)(\delta(t - \tau) * h(t))d\tau = x(\tau)h(t - \tau)d\tau \end{aligned}$$

L'uscita totale si ottiene integrando su tutti i reali l'uscita infinitesima $dy(t)$:

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

Per cui l'uscita di un filtro corrisponde alla convoluzione tra l'entrata e la sua risposta impulsiva.

Per determinare la risoluzione di uno schermo, dispositivo che opera come un filtro, si inserisce in entrata un impulso bidimensionale, rappresentato come un singolo punto su una superficie. L'uscita di questa entrata risulta in una macchia formata da vari pixel; più questa macchia è piccola maggiore è la risoluzione del dato schermo.

Nel tempo discreto un sistema può essere caratterizzato dalle stesse proprietà. Linearità:

$$\begin{aligned} x_1[n] &\rightarrow y_1[n] \\ x_2[n] &\rightarrow y_2[n] \\ a_1x_1[n] + a_2x_2[n] &\rightarrow a_1y_1[n] + a_2y_2[n] \end{aligned}$$

Tempo invarianza:

$$x[n + N] \rightarrow y[n + N]$$

Causalità:

$$y[n_0] \propto x[n], \quad n \leq n_0$$

Si può esprimere formalmente questa condizione di causalità considerando un filtro con una risposta impulsiva $h[n]$:

$$y[n] = \sum_{k=-\infty}^{+\infty} x[k]h[n - k]$$

Se questo filtro fosse causale allora la variabile k non potrebbe superare il valore n , poiché ciò implicherebbe che l'uscita dipenda da entrate future:

$$y[n] = \sum_{k=-\infty}^n x[k]h[n - k]$$

Inoltre la risposta impulsiva deve essere nulla se il valore di k è maggiore di n :

$$h[n - k] = 0, \quad k > n \rightarrow n - k = N \rightarrow h[N], \quad N < 0$$

Si può attuare lo stesso ragionamento per la causalità a tempo continuo. Un filtro è causale solo se:

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

$$h(t-\tau) = 0, \tau > t \rightarrow t-\tau = T \rightarrow h(T) = 0, T < 0$$

Per cui si definisce un filtro di uscita y causale se e solo se:

$$y(t) : \text{causale} \iff \begin{cases} h[n] = 0 & n < 0 \\ h(t) = 0 & t < 0 \end{cases}$$

Un filtro operante su tempo discreto viene definito, come nel continuo, da un'unica funzione risposta impulsiva $h[n]$:

$$\delta[n] * h[n] = h[n]$$

Si esprime per la proprietà di campionamento dell'impulso, un qualsiasi segnale x come:

$$x[n] = \sum_{k=-\infty}^{+\infty} x[k]\delta[n-k]$$

Poiché il filtro è un sistema lineare, si possono considerare le singole entrate della sommatoria e poi sommare le loro uscite corrispondenti per ottenere l'uscita complessiva. Si considera l'uscita per un qualsiasi k , pari alla convoluzione tra l'impulso $\delta[n-k]$ e la risposta impulsiva $h[n]$, si considera il parametro $x[k]$ costante poiché non dipende dalla variabile n :

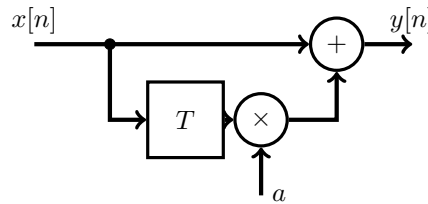
$$y_k[n] = x[k](\delta[n-k] * h[n]) = x[k]h[n-k]$$

La somma su tutti gli interi di questo valore y_k corrisponde all'uscita totale y del sistema per l'entrata x :

$$y[n] = \sum_{k=-\infty}^{+\infty} y_k[n] = \sum_{k=-\infty}^{+\infty} x[k]h[n-k] = x[n] * h[n]$$

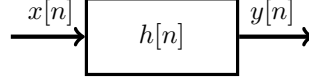
Questa uscita y corrisponde alla convoluzione tra l'entrata x e la risposta impulsiva h .

Data la struttura del sistema è possibile individuare l'uscita in forma analitica rispetto ad una generica entrata. Dopo aver determinato la risposta impulsiva inserendo al posto di una generica entrata x l'impulso δ , è possibile sostituire l'intero modello strutturale del sistema con un singolo blocco funzionale, un'oggetto che applica all'entrata la convoluzione per i parametri contenuti, contenente la risposta impulsiva. Si considera un generico schema di un circuito sommatore, un tipo di sistema controllore a feedforward:



Per ottenere l'uscita si somma il segnale originario allo stesso segnale ritardato di un campione e moltiplicato per un fattore a :

$$\begin{aligned} y[n] &= x[n] + ax[n-1] \\ h[n] &= \delta[n] + a\delta[n-1] \end{aligned}$$



3.5 Convoluzione tra Due Gaussiane

Date due gaussiane definite dai parametri α_1 e α_2 , con $\alpha_1, \alpha_2 \in \mathbb{R}^+$, si vuole determinare la convoluzione tra questi due segnali:

$$\begin{aligned} z(t) &= e^{-\alpha_1 t^2} * e^{-\alpha_2 t^2} = \int_{-\infty}^{+\infty} e^{-\alpha_1 \tau^2} e^{-\alpha_2 (t-\tau)^2} d\tau = \int_{-\infty}^{+\infty} e^{-\alpha_1 \tau^2} e^{-\alpha_2 (t^2 - 2t\tau + \tau^2)} d\tau \\ &= e^{-\alpha_2 t^2} \int_{-\infty}^{+\infty} e^{-(\alpha_1 + \alpha_2) \tau^2} e^{2\alpha_2 t \tau} d\tau = e^{-\alpha_2 t^2} \int_{-\infty}^{+\infty} e^{-(\alpha_1 + \alpha_2) \left[\tau^2 - 2\alpha_2 \frac{t\tau}{\alpha_1 + \alpha_2} \right]} d\tau \end{aligned}$$

Si somma e si sottrae il fattore $\left(\frac{\alpha_2 t}{\alpha_1 + \alpha_2} \right)^2$ nell'esponenziale all'interno dell'integrale:

$$\begin{aligned} &e^{-\alpha_2 t^2} \int_{-\infty}^{+\infty} e^{-(\alpha_1 + \alpha_2) \left[\tau^2 - 2\alpha_2 \frac{t\tau}{\alpha_1 + \alpha_2} + \left(\frac{\alpha_2 t}{\alpha_1 + \alpha_2} \right)^2 - \left(\frac{\alpha_2 t}{\alpha_1 + \alpha_2} \right)^2 \right]} d\tau \\ &= e^{-\alpha_2 t^2} \int_{-\infty}^{+\infty} e^{-(\alpha_1 + \alpha_2) \left[\left(\tau - \frac{\alpha_2 t}{\alpha_1 + \alpha_2} \right)^2 - \left(\frac{\alpha_2 t}{\alpha_1 + \alpha_2} \right)^2 \right]} d\tau \\ &= e^{-\left(\alpha_2 - \frac{\alpha_2^2}{\alpha_1 + \alpha_2} \right) t^2} \int_{-\infty}^{+\infty} e^{-(\alpha_1 + \alpha_2) \left[\tau - \frac{\alpha_2 t}{\alpha_1 + \alpha_2} \right]^2} d\tau \end{aligned}$$

Si applica la sostituzione $T = \sqrt{\alpha_1 + \alpha_2} \left(\tau + \frac{\alpha_2 t}{\alpha_1 + \alpha_2} \right)$:

$$e^{-\left(\frac{\alpha_1 \alpha_2}{\alpha_1 + \alpha_2} \right) t^2} \int_{-\infty}^{+\infty} \frac{e^{-T^2}}{\sqrt{\alpha_1 + \alpha_2}} dT = \frac{e^{-\left(\frac{\alpha_1 \alpha_2}{\alpha_1 + \alpha_2} \right) t^2}}{\sqrt{\alpha_1 + \alpha_2}} \int_{-\infty}^{+\infty} e^{-T^2} dT$$

Il fattore integrale corrisponde all'integrale di Gauss, precedentemente discusso, che risulta su tutti i reali in un'area di $\sqrt{\pi}$:

$$e^{-\alpha_1 t^2} * e^{-\alpha_2 t^2} = \sqrt{\frac{\pi}{\alpha_1 + \alpha_2}} e^{-\frac{\alpha_1 \alpha_2}{\alpha_1 + \alpha_2} t^2}$$

Esprimendo le due gaussiane in forma normalizzata, risulta che la varianza della convoluzione equivale alla somma delle varianze delle due gaussiane $\sigma = \sigma_1 + \sigma_2$:

$$\frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma_1} e^{-\frac{t^2}{2\sigma_1^2}} * \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma_2} e^{-\frac{t^2}{2\sigma_2^2}} = \frac{1}{\sqrt{2\pi(\sigma_1^2 + \sigma_2^2)}} e^{-\frac{t^2}{2(\sigma_1^2 + \sigma_2^2)}} \quad (3.5.1)$$

3.6 Convoluzione a Media Mobile

Calcolare la convoluzione tra una finestra ed un segnale periodico y , per semplificare i calcoli si considera il segnale coseno, ma le proprietà ottenute da quest'operazione valgono per ogni funzione periodica, non attenuata nel tempo.

$$z(t) = \text{rect}\left(\frac{t}{T_1}\right) * \cos\left(\frac{2\pi t}{T_2}\right) = \int_{-\infty}^{+\infty} \cos\left(\frac{2\pi\tau}{T_2}\right) \text{rect}\left(\frac{t-\tau}{T_1}\right) d\tau$$

La funzione è periodica per cui non è necessario valutare quando la convoluzione è nulla. Il prodotto tra i due segnali è non nullo per valori di τ compresi tra $\frac{T_1}{2} - t$ e $-\frac{T_1}{2} - t$:

$$\begin{aligned} z(t) &= \int_{-\frac{T_1}{2}-t}^{\frac{T_1}{2}-t} \cos\left(\frac{2\pi\tau}{T_2}\right) d\tau = \frac{T_2}{2\pi} \sin\left(\frac{2\pi\tau}{T_2}\right) \Big|_{-\frac{T_1}{2}-t}^{\frac{T_1}{2}-t} \\ &= \frac{T_2}{2\pi} \left[\sin\left(\frac{2\pi(t + \frac{T_1}{2})}{T_2}\right) - \sin\left(\frac{2\pi(t - \frac{T_1}{2})}{T_2}\right) \right] \end{aligned}$$

Per la seconda formula di prostaferesi si ottiene:

$$z(t) = \frac{T_2}{2\pi} \cos\left(\frac{2\pi}{T_2}t\right) \sin\left(\frac{2\pi}{T_2}\frac{T_1}{2}\right) = \left[\frac{T_2}{2\pi} \sin\left(\pi\frac{T_1}{T_2}\right)\right] \cos\left(\frac{2\pi t}{T_2}\right)$$

Se il periodo del coseno è uguale alla base della finestra, il seno è sempre nullo, quindi anche la convoluzione è nulla per ogni valore di t . I fattori invarianti nel tempo si possono esprimere come una costante A , ampiezza del segnale ottenuto:

$$\text{rect}\left(\frac{t}{T_1}\right) * \cos\left(\frac{2\pi t}{T_2}\right) = A \cos\left(\frac{2\pi t}{T_2}\right)$$

Il risultato della convoluzione è il segnale periodico originario moltiplicato per un fattore costante, che dipende dal periodo T_2 e dalla base del segnale finestra T_1 . Il segnale di convoluzione quindi oscilla come la funzione periodica di partenza. In generale il risultato della convoluzione di una finestra con una funzione periodica è un fattore A moltiplicato per il segnale originario:

$$\text{rect}\left(\frac{t}{T_1}\right) * y(t) = A(T_1, T_2)y(t) \quad (3.6.1)$$

Questa proprietà si indica come un'operazione a media mobile, che amplifica o riduce l'ampiezza di un segnale periodico, oppure lo rende nullo.

4 Serie di Fourier

Dati due segnali di frequenza doppia come il La4 a $\approx 440Hz$ ed il La5 a $\approx 880Hz$, non si nota la differenza poiché sono esattamente una il doppio dell'altra. In generale segnali musicali affinché suonino bene devono avere frequenze tra di loro o multipli oppure relati da frazioni semplici, non possono essere scelte arbitrariamente. Queste frequenze sono associate a varie note, inserendo una serie di queste note è possibile scrivere un segnale musicale. Viene attuato un processo analogo tramite la serie di Fourier. Questo tipo di analisi venne introdotta da Fourier nella sua teoria analitica del calore, dove oltre all'omonima serie e trasformata, introdusse molti concetti matematici importanti.

La serie di Fourier è uno strumento per esprimere solo i segnali periodici, se il segnale non è periodico si usa la trasformata di Fourier, se rispetta le condizioni di Dirichlet, ma per i nostri fini si considerano sempre verificate. I segnali si esprimono rispetto alle sue armoniche. Dato un segnale $x(t)$ di periodo T , può essere rappresentato come una serie, ovvero una sommatoria, di alcuni coefficienti di Fourier per un fattore esponenziale, chiamato armonica, di frequenza multiplo della frequenza del segnale originario:

$$x(t) = \sum_{k=-\infty}^{+\infty} c_k e^{i \frac{2\pi kt}{T}} \quad (4.0.1)$$

Il fattore c_k indica se una data frequenza è presente nel segnale analizzato. Le armoniche sono note a priori, dal punto di vista fisico non esistono armoniche di frequenze negative, ma in ambito matematico sono necessarie per esprimere il segnale. Considerando la rappresentazione di Eulero si può esprimere la serie di Fourier come:

$$x(t) = \sum_{k=-\infty}^{+\infty} c_k \left[\cos\left(\frac{2\pi kt}{T}\right) + i \sin\left(\frac{2\pi kt}{T}\right) \right] \quad (4.0.2)$$

Poiché le armoniche sono le stesse, l'unica differenza tra varie rappresentazioni di Fourier è il valore dei coefficienti c_k assegnati. Lo spazio dei segnali periodici, aventi lo stesso periodo T , può essere scritto come uno spazio vettoriale dotato di prodotto scalare, dove ogni segnale è espresso come un vettore. Questo spazio può essere espresso data una base ortonormale.

4.1 Spazio Vettoriale

Si considera uno spazio euclideo \mathbb{R}^3 descritto da tre vettori ortonormali $\hat{x} = (1, 0, 0)$, $\hat{y} = (0, 1, 0)$ e $\hat{z} = (0, 0, 1)$, chiamati base canonica dello spazio vettoriale. Dei vettori di uno spazio vettoriale si dicono base, se sono ortonormali tra di loro, quindi il prodotto scalare tra di loro è nullo ovvero sono linearmente indipendenti, mentre si dicono basi canoniche se il quadrato di un vettore, il prodotto scalare per sé stesso, equivale ad uno. Il prodotto scalare è un'operazione binaria interna ad uno spazio vettoriale V che restituisce uno scalare:

$$\langle \cdot, \cdot \rangle : V \times V \rightarrow \mathbb{R}$$

Si definisce come il prodotto matriciale tra il primo vettore per la trasposta del secondo:

$$\langle \vec{v}, \vec{w} \rangle = \vec{v} \cdot \vec{w}^T = \begin{pmatrix} v_x & v_y & v_z \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} w_x \\ w_y \\ w_z \end{pmatrix}$$

Per ottenere una certa componente di un generico vettore \vec{v} si considera il prodotto tra quel vettore e la base della componente desiderata:

$$\langle \vec{v}, \hat{x} \rangle = \vec{v} \cdot \hat{x}^T = \begin{pmatrix} v_x & v_y & v_z \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} = v_x$$

Il segnale periodico $x(t)$ può essere scritto come una somma di coefficienti moltiplicati per una base ortonormale dello spazio vettoriale dei segnali periodici di periodo T . In questo spazio sono presenti infiniti vettori ortonormali tra di loro, a differenza dello spazio euclideo \mathbb{R}^3 , dove sono presenti tre vettori base. Questo spazio è quindi uno spazio euclideo di dimensione numerabile, ma infinita, poiché le basi ortonormali corrispondono alle infinite armoniche di periodo T . Il prodotto scalare tra due segnali x e y viene definito come:

$$\langle x(t), y(t) \rangle = x(t) \cdot y(t) = \int_{-\infty}^{+\infty} x(t) \cdot y^*(t) dt$$

Il prodotto scalare tra due segnali periodici viene definito come:

$$\langle x(t), y(t) \rangle = x(t) \cdot y(t) = \frac{1}{T} \int_{-\frac{T}{2}}^{\frac{T}{2}} x(t) \cdot y^*(t) dt$$

Per cui per ottenere i coefficienti di Fourier c_k rispetto ad una determinata armonica k di un segnale x si considera il prodotto scalare tra quel segnale per l'armonica k :

$$c_k = \langle x(t), e^{i\frac{2\pi kt}{T}} \rangle = \frac{1}{T} \int_{-\frac{T}{2}}^{\frac{T}{2}} x(t) \cdot e^{-i\frac{2\pi kt}{T}} dt \quad (4.1.1)$$

Il prodotto tra due basi è nullo, tranne nel caso dove sono la stessa base, in quel caso il risultato è 1. Per dimostrare che le armoniche rappresentano una base dello spazio vettoriale si considera il prodotto scalare tra un'armonica k ed una l :

$$\begin{aligned} \langle e^{i\frac{2\pi kt}{T}}, e^{i\frac{2\pi lt}{T}} \rangle &= \frac{1}{T} \int_{-\frac{T}{2}}^{\frac{T}{2}} e^{i\frac{2\pi kt}{T}} e^{-i\frac{2\pi lt}{T}} dt = \frac{1}{T} \left[e^{i\frac{2\pi(k-l)t}{T}} \frac{T}{2i\pi(k-l)} \right]_{-\frac{T}{2}}^{\frac{T}{2}} \\ &= \frac{e^{i\pi(k-l)} - e^{-i\pi(k-l)}}{2i} \frac{1}{\pi(k-l)} = \frac{\sin(\pi(k-l))}{\pi(k-l)} \end{aligned}$$

Questa funzione risulta essere una sinc, e per definizione è un segnale che si annulla per ogni valore intero, e poiché k e l sono due interi la loro differenza lo è poiché l'insieme degli interi è chiuso

rispetto alla somma: $k - l \in \mathbb{Z}$. Quindi il prodotto scalare tra due armoniche k e l , non triviale: $k \neq l$, è di valore nullo:

$$\forall k \neq l \in \mathbb{Z} \implies \langle e^{i\frac{2\pi kt}{T}}, e^{i\frac{2\pi lt}{T}} \rangle = 0$$

È stato dimostrato che le armoniche sono una base dello spazio vettoriale dei segnali periodici di periodo T . Per $k = 0$ l'armonica corrispondente è un segnale costante. In generale un'armonica di ordine k si può esprimere mediante la rappresentazione di Eulero:

$$e^{i\frac{2\pi kt}{T}} = \cos\left(\frac{2\pi kt}{T}\right) + i \sin\left(\frac{2\pi kt}{T}\right)$$

Per cui la parte reale di un'armonica oscilla come un segnale coseno di frequenza dell'armonica.

4.2 Serie Notevoli

Si considera un segnale costante $x(t) = A$. Per determinare i coefficienti della sua serie di Fourier si considera il prodotto scalare tra il segnale ed una generica armonica k :

$$\begin{aligned} c_k &= \langle x(t), e^{i\frac{2\pi kt}{T}} \rangle = \frac{1}{T} \int_{-\frac{T}{2}}^{\frac{T}{2}} A e^{-i\frac{2\pi kt}{T}} dt = \left[A \frac{e^{-i\frac{2\pi kt}{T}}}{-2i\pi k} \right]_{-\frac{T}{2}}^{\frac{T}{2}} \\ &= \frac{A(e^{-i\pi k} - e^{i\pi k})}{-2i\pi k} = A \frac{-\sin(\pi k)}{-\pi k} = A \operatorname{sinc}[k] \end{aligned}$$

L'unico valore per cui il seno cardinale discreto in funzione di k assume un valore non nullo è per $k = 0$:

$$c_0 = A \operatorname{sinc}[0] \xrightarrow{1} x(t) = c_0 e^{i\frac{2\pi \cdot 0 \cdot t}{T}} \xrightarrow{0}$$

Si considera un coseno di periodo T : $x(t) = A \cos\left(\frac{2\pi t}{T}\right)$. Si vuole determinare la sua espansione di Fourier, per cui si considera il suo prodotto scalare con una generica armonica k . Si esprime il coseno tramite le formule di Eulero, in questo modo assume la stessa forma di una differenza di due armoniche:

$$c_k = \frac{1}{T} \int_{-\frac{T}{2}}^{\frac{T}{2}} A \cos\left(\frac{2\pi t}{T}\right) e^{-i\frac{2\pi kt}{T}} dt = \frac{A}{2T} \left(\int_{-\frac{T}{2}}^{\frac{T}{2}} e^{i\frac{2\pi t}{T}} e^{-i\frac{2\pi kt}{T}} dt + \int_{-\frac{T}{2}}^{\frac{T}{2}} e^{-i\frac{2\pi t}{T}} e^{-i\frac{2\pi kt}{T}} dt \right)$$

Il prodotto scalare tra due armoniche è stato precedentemente individuato come un seno cardinale:

$$c_k = \frac{A \operatorname{sinc}[1 - k] + A \operatorname{sinc}[-(1 + k)]}{2}$$

Il seno cardinale nel discreto assume gli stessi valori dell'impulso discreto. Quindi il coefficiente è nullo per ogni $k \neq 1 \vee -1$, gli unici coefficienti non nulli della sua serie di Fourier sono c_{-1} e c_1 :

$$\begin{aligned} c_1 &= c_{-1} = \frac{A}{2} \\ x(t) &= c_{-1} e^{-i\frac{2\pi t}{T}} + c_1 e^{i\frac{2\pi t}{T}} \end{aligned}$$

Si applica un processo analogo per determinare l'espansione di Fourier di un segnale sinusoidale $x(t) = \sin\left(\frac{2\pi t}{T}\right)$:

$$c_k = \frac{1}{T} \int_{-\frac{T}{2}}^{\frac{T}{2}} A \sin\left(\frac{2\pi t}{T}\right) e^{-i\frac{2\pi kt}{T}} dt = \frac{A}{2iT} \left(\int_{-\frac{T}{2}}^{\frac{T}{2}} e^{i\frac{2\pi t}{T}} e^{-i\frac{2\pi kt}{T}} dt - \int_{-\frac{T}{2}}^{\frac{T}{2}} e^{-i\frac{2\pi t}{T}} e^{-i\frac{2\pi kt}{T}} dt \right)$$

$$c_k = \frac{A \operatorname{sinc}[1 - k] - A \operatorname{sinc}[-(1 + k)]}{2i}$$

$$c_1 = -c_{-1} = \frac{A}{2i}$$

$$x(t) = c_{-1} e^{-i\frac{2\pi t}{T}} + c_1 e^{i\frac{2\pi t}{T}}$$

Altrimenti è possibile calcolare i coefficienti tramite confronto diretto dalla rappresentazione di Eulero delle funzioni trigonometriche, in questo modo si individuano le due armoniche che producono il segnale sinusoidale, di ordine 1 e -1.

Si considera ora un segnale $x(t) = A \cos^2\left(\frac{2\pi t}{T}\right)$. Per le formula di duplicazione del coseno si può riscrivere come:

$$A \cos^2\left(\frac{2\pi t}{T}\right) = \frac{A}{2} \left(\cos\left(\frac{4\pi t}{T}\right) + 1 \right)$$

Si calcola il valore di un coefficiente generico k :

$$c_k = \frac{1}{T} \int_{-\frac{T}{2}}^{\frac{T}{2}} A \cos^2\left(\frac{2\pi t}{T}\right) e^{-i\frac{2\pi kt}{T}} dt = \frac{A}{2T} \int_{-\frac{T}{2}}^{\frac{T}{2}} \left(\cos\left(\frac{4\pi t}{T}\right) + 1 \right) e^{-i\frac{2\pi kt}{T}} dt$$

$$\frac{A}{2T} \left(\int_{-\frac{T}{2}}^{\frac{T}{2}} e^{i\frac{4\pi t}{T}} e^{-i\frac{2\pi kt}{T}} dt + \int_{-\frac{T}{2}}^{\frac{T}{2}} e^{-i\frac{2\pi kt}{T}} dt + \int_{-\frac{T}{2}}^{\frac{T}{2}} e^{-i\frac{2\pi kt}{T}} dt \right)$$

$$\frac{A}{2} (2 \operatorname{sinc}[2 - k] - 2 \operatorname{sinc}[-(2 + k)] + \operatorname{sinc}[k])$$

I coefficienti non si annullano per valori di k pari a ± 2 e 0:

$$x(t) = c_{-2} e^{-i\frac{4\pi t}{T}} + c_0 + c_2 e^{i\frac{4\pi t}{T}}$$

Si considera un segnale onda quadra di periodo T e di base τ :

$$x(t) = \sum_{n=-\infty}^{+\infty} \operatorname{rect}\left(\frac{t - nT}{\tau}\right)$$

Si determina il valore di un coefficiente generico k :

$$c_k = \frac{1}{T} \int_{-\frac{T}{2}}^{\frac{T}{2}} \sum_{n=-\infty}^{+\infty} \operatorname{rect}\left(\frac{t - nT}{\tau}\right) e^{-i\frac{2\pi kt}{T}} dt$$

Nell'intervallo $[-T/2, T/2]$ cade una sola finestra di base τ , per $n = 0$, per cui si può riscrivere come:

$$c_k = \frac{1}{T} \int_{-\frac{T}{2}}^{\frac{T}{2}} \text{rect}\left(\frac{t}{\tau}\right) e^{-i\frac{2\pi kt}{T}} dt = \frac{1}{T} \int_{-\frac{\tau}{2}}^{\frac{\tau}{2}} e^{-i\frac{2\pi kt}{T}} = \left[\frac{e^{-i\frac{2\pi kt}{T}}}{-2i\pi k} \right]_{-\frac{\tau}{2}}^{\frac{\tau}{2}}$$

$$\frac{e^{-i\pi k \frac{\tau}{T}} - e^{i\pi k \frac{\tau}{T}}}{-2i} \frac{1}{\pi k} = \frac{\tau}{T} \frac{\sin\left(\frac{\pi k \tau}{T}\right)}{\frac{\pi k \tau}{T}} = \frac{\tau}{T} \text{sinc}\left(\frac{k\tau}{T}\right)$$

Il seno cardinale non è discreto, poiché l'argomento non necessariamente assume valore intero.

$$x(t) = \sum_{n=-\infty}^{+\infty} \text{rect}\left(\frac{t-nT}{\tau}\right) = \sum_{k=-\infty}^{+\infty} \frac{\tau}{T} \text{sinc}\left(\frac{k\tau}{T}\right) e^{i\frac{2\pi kt}{T}}$$

All'aumentare di k e quindi della frequenza delle armoniche, il valore dei coefficienti diminuisce, quindi diminuiscono anche i contributi delle armoniche a frequenza maggiore per la ricostruzione del segnale originale. I coefficienti rappresentano il peso di quanto le armoniche contribuiscono al segnale originario. La precisione aumenta sempre di meno per ogni nuova armonica aggiunta, fino a ricostruire completamente il segnale originale se k tende asintoticamente ad infinito. Da notare che se $T = 2\tau$, per k pari i coefficienti della serie di Fourier dell'onda quadra che ha periodo esattamente il doppio della base sono nulli. In generale se $T = n\tau$, dove $n \in \mathbb{N}$, i contributi delle armoniche con frequenza multiplo di n/T sono nulli, ovvero i coefficienti con k multiplo di n sono nulli:

$$c_k = \frac{1}{n} \text{sinc}\left(\frac{k}{n}\right) = 0 \quad \forall k = \alpha \cdot n, \quad \alpha \in \mathbb{Z}$$

In generale se $T/\tau \notin \mathbb{Z}$ e $\tau/T \notin \mathbb{Z}$, i coefficienti dell'espansione di Fourier non sono mai nulli, poiché non comprendono mai zeri triviali della funzione seno cardinale.

Per cui in generale il contenuto informativo del segnale è descritto interamente dai coefficienti della serie di Fourier c_k . A volte viene richiesto di individuare il periodo del segnale trattato per poi individuare i coefficienti della sua serie di Fourier.

4.3 Proprietà

4.3.1 Linearità

Poiché segnali $x(t)$ e $y(t)$, periodici di periodo T , possono essere espressi come espansione di Fourier rispetto alle stesse armoniche, la loro combinazione lineare può essere espressa come una

combinazione lineare dei coefficienti delle due serie di Fourier:

$$x(t) = \sum_{k=-\infty}^{+\infty} c_k e^{i \frac{2\pi k t}{T}}$$

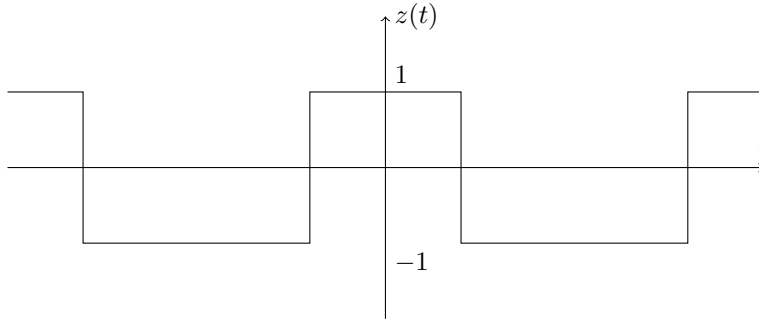
$$y(t) = \sum_{k=-\infty}^{+\infty} d_k e^{i \frac{2\pi k t}{T}}$$

$$ax(t) + by(t) = \sum_{k=-\infty}^{+\infty} (ac_k + bd_k) e^{i \frac{2\pi k t}{T}}$$

$$\frac{1}{T} \int_{-\frac{T}{2}}^{\frac{T}{2}} (ax(t) + by(t)) dt = \frac{a}{T} \int_{-\frac{T}{2}}^{\frac{T}{2}} x(t) e^{-i \frac{2\pi k t}{T}} dt + \frac{b}{T} \int_{-\frac{T}{2}}^{\frac{T}{2}} y(t) e^{-i \frac{2\pi k t}{T}} dt = ac_k + bd_k$$

Data un'onda quadra $z(t)$ che assume valori di 1 e -1 periodicamente, con periodo T , può essere espressa come una differenza tra due onde quadre $x(t)$ e $y(t)$ in opposizione di fase che assumono valori di 1 e 0 con periodo T . Una delle quali ha una base di lunghezza τ , mentre l'altra lunghezza di $T - \tau$ e traslata di un semi-periodo $T/2$:

$$z(t) = \sum_{k=-\infty}^{+\infty} \left[\text{rect} \left(\frac{t - kT}{\tau} \right) - \text{rect} \left(\frac{t - kT - \frac{T}{2}}{T - \tau} \right) \right]$$



Si calcolano ora i coefficienti dell'espansione di Fourier:

$$\begin{aligned} a_k &= \frac{1}{T} \int_{-\frac{T}{2}}^{\frac{T}{2}} \left[\text{rect} \left(\frac{t - kT}{\tau} \right) - \text{rect} \left(\frac{t - kT - \frac{T}{2}}{T - \tau} \right) \right] dt \\ &= \frac{1}{T} \int_{-\frac{T}{2}}^{\frac{T}{2}} \text{rect} \left(\frac{t - kT}{\tau} \right) dt - \frac{1}{T} \int_{-\frac{T}{2}}^{\frac{T}{2}} \text{rect} \left(\frac{t - kT - \frac{T}{2}}{T - \tau} \right) dt \\ &= \frac{e^{-i\pi k \frac{\tau}{T}} - e^{i\pi k \frac{\tau}{T}}}{-2i} \frac{1}{\pi k} \frac{\tau}{T} - \frac{e^{-i2\pi k \frac{T-\tau/2}{T}} - e^{i2\pi k \frac{T-\tau/2}{T}}}{-2i} \frac{1}{\pi k} \frac{\tau}{T} \end{aligned}$$

Per $k = 0$ si ottiene una forma indeterminata, per cui bisogna risolvere l'integrale considerando il valor medio assunto dal segnale nell'intervallo $[-T/2, T/2]$.

$$\frac{\tau}{T} \text{sinc}\left(\frac{k\tau}{T}\right) - \frac{e^{i\pi k \frac{\tau}{T}} - e^{-i\pi k \frac{\tau}{T}}}{-2i} \frac{1}{\pi k}$$

$$c_k = \frac{2\tau}{T} \text{sinc}\left(\frac{k\tau}{T}\right)$$

Generalmente si differenziano i casi dove l'esponenziale assume valore unitario, per $k = 0$, dai casi dove è presente un'armonica generica.

Il segnale originale può essere espresso come un'onda quadra doppia, di stesso periodo T e base τ , e traslata verso il basso:

$$z(t) = \sum_{k=-\infty}^{+\infty} \left[2 \text{rect}\left(\frac{t - kT}{\tau}\right) \right] - 1 = 2x(t) - 1$$

In questo modo si effettuano meno calcoli per determinare i coefficienti di Fourier, usufruendo della proprietà di linearità bisogna tenere conto che il fattore costante -1 , assume un valore non nullo solo per $k = 0$. Si considerano i coefficienti del segnale x come c_k , mentre del segnale costante d_k , per cui in questo caso i coefficienti del segnale z si esprimono come:

$$a_k = \begin{cases} 2c_k + d_k & k = 0 \\ 2c_k & k \neq 0 \end{cases} = \begin{cases} \frac{2\tau}{T} - 1 & k = 0 \\ \frac{2\tau}{T} \text{sinc}\left(\frac{k\tau}{T}\right) & k \neq 0 \end{cases}$$

4.3.2 Traslazione nel Tempo

Si considera un segnale ritardato nel tempo di un fattore t_0 : $x(t - t_0)$, dati i coefficienti del segnale non traslato c_k . Per confronto diretto si ottiene:

$$x(t) = \sum_{k=-\infty}^{+\infty} c_k e^{i \frac{2\pi k t}{T}}$$

$$x(t - t_0) = \sum_{k=-\infty}^{+\infty} c_k e^{i \frac{2\pi k (t - t_0)}{T}} = \sum_{k=-\infty}^{+\infty} \left(c_k e^{-i \frac{2\pi k t_0}{T}} \right) e^{i \frac{2\pi k t}{T}}$$

$$x(t - t_0) = \sum_{k=-\infty}^{+\infty} d_k e^{i \frac{2\pi k t}{T}}$$

Per cui tutti i coefficienti equivalgono ai coefficienti non traslati c_k moltiplicati per un fattore esponenziale, che dipende dalla traslazione t_0 :

$$d_k = c_k e^{-i \frac{2\pi k t_0}{T}}$$

Altrimenti si possono determinare i coefficienti tramite la definizione, attuando una sostituzione $t - t_0 \rightarrow \tau$:

$$d_k = \frac{1}{T} \int_{-\frac{T}{2}}^{\frac{T}{2}} x(t - t_0) e^{-i \frac{2\pi k t}{T}} dt \rightarrow \int_{-\frac{T}{2}-t_0}^{\frac{T}{2}-t_0} x(\tau) e^{-i \frac{2\pi k \tau}{T}} e^{-i \frac{2\pi k t_0}{T}} d\tau$$

$$d_k = \frac{1}{T} e^{-i \frac{2\pi k t_0}{T}} \int_{-\frac{T}{2}-t_0}^{\frac{T}{2}-t_0} x(\tau) e^{-i \frac{2\pi k \tau}{T}} d\tau = e^{-i \frac{2\pi k t_0}{T}} c_k$$

Dove c_k sono i coefficienti del segnale non traslato.

Si considera un'onda quadra di periodo T traslata di un fattore τ , corrispondente alla lunghezza della sua base. Dati i coefficienti di un onda quadra non traslata c_k si possono esprimere direttamente i coefficienti del segnale traslato d_k :

$$d_k = \frac{\tau}{T} \text{sinc}\left(\frac{k\tau}{T}\right) e^{-i \frac{2\pi k \tau}{T}}$$

In caso il periodo sia esattamente il doppio della base $T = 2\tau$:

$$d_k = \frac{1}{2} \text{sinc}\left(\frac{k}{2}\right) e^{-i\pi k} = \frac{1}{2} \frac{e^{i \frac{\pi k}{2}} - e^{-i \frac{\pi k}{2}}}{i\pi k} e^{-i\pi k} = \frac{e^{-i \frac{\pi k}{2}} - e^{-i \frac{3\pi k}{2}}}{2i\pi k}$$

Per cui i coefficienti dell'onda quadra di armoniche di ordine pari risultano nulli.

4.3.3 Traslazione in Frequenza

Si considera un segnale x moltiplicato per un'armonica di ordine n :

$$y(t) = x(t) \cdot e^{i \frac{2\pi n t}{T}} = \sum_{k=-\infty}^{+\infty} c_k e^{i \frac{2\pi k t}{T}} e^{i \frac{2\pi n t}{T}} = \sum_{k=-\infty}^{+\infty} c_k e^{i \frac{2\pi (k+n) t}{T}}$$

Si considera la sostituzione $l = n + k$:

$$y(t) = \sum_{l=-\infty}^{+\infty} c_{l-n} e^{i \frac{2\pi l t}{T}}$$

Per cui i coefficienti dell'espansione di Fourier di y , corrispondo agli stessi coefficienti del segnale originario x , ma ad un generico coefficiente c_k viene associata l'armonica di ordine $k + n$. Tramite la definizione integrale dei coefficienti di Fourier, si arriva allo stesso risultato:

$$\langle y(t), e^{i \frac{2\pi k t}{T}} \rangle = \frac{1}{T} \int_{-\frac{T}{2}}^{\frac{T}{2}} \left(x(t) \cdot e^{i \frac{2\pi n t}{T}} \right) e^{-i \frac{2\pi k t}{T}} dt = \frac{1}{T} \int_{-\frac{T}{2}}^{\frac{T}{2}} x(t) \left(e^{i \frac{2\pi n t}{T}} e^{-i \frac{2\pi k t}{T}} \right) dt$$

$$\frac{1}{T} \int_{-\frac{T}{2}}^{\frac{T}{2}} x(t) e^{i \frac{2\pi (n-k) t}{T}} dt = d_k = c_{k-n}$$

Si ottiene lo stesso risultato, i coefficienti associati alle armoniche vengono traslati di un fattore n , fattore del ritardo in frequenza del segnale.

4.3.4 Teorema della Modulazione

Quando un segnale viene moltiplicato per un coseno ad una determinata frequenza si indica quest'operazione come modulazione.

$$y(t) = x(t) \cos\left(\frac{2\pi t}{T}\right) = x(t) \left[\frac{e^{i\frac{2\pi t}{T}} + e^{-i\frac{2\pi t}{T}}}{2} \right] = \sum_{k=-\infty}^{+\infty} c_k e^{i\frac{2\pi k t}{T}} \frac{e^{i\frac{2\pi t}{T}} + e^{-i\frac{2\pi t}{T}}}{2}$$

$$y(t) = \frac{1}{2} \sum_{k=-\infty}^{+\infty} c_k e^{i\frac{2\pi(k+1)t}{T}} + \frac{1}{2} \sum_{k=-\infty}^{+\infty} c_k e^{i\frac{2\pi(k-1)t}{T}} = \frac{1}{2} \left(\sum_{m=-\infty}^{+\infty} c_{m-1} e^{i\frac{2\pi m t}{T}} + \sum_{m=-\infty}^{+\infty} c_{m+1} e^{i\frac{2\pi m t}{T}} \right)$$

$$d_k = \frac{1}{2} c_{k-1} + \frac{1}{2} c_{k+1}$$

4.3.5 Teorema della Derivazione

Expansione di Fourier della derivata di un segnale $x(t)$:

$$y(t) = \frac{d}{dt} x(t) = \frac{d}{dt} \left(\sum_{k=-\infty}^{+\infty} c_k e^{i\frac{2\pi k t}{T}} \right) = \sum_{k=-\infty}^{+\infty} c_k \frac{2i\pi k}{T} e^{i\frac{2\pi k t}{T}}$$

$$d_k = c_k \frac{2i\pi k}{T}$$

Tramite la definizione, si risolve tramite integrazione per parti:

$$d_k = \frac{1}{T} \int_{-\frac{T}{2}}^{\frac{T}{2}} \frac{d}{dt} x(t) e^{-i\frac{2\pi k t}{T}} dt = \left[\frac{1}{T} x(t) e^{-i\frac{2\pi k t}{T}} \right]_{-\frac{T}{2}}^{\frac{T}{2}} + \frac{1}{T} \int_{-\frac{T}{2}}^{\frac{T}{2}} x(t) \frac{2i\pi k}{T} e^{-i\frac{2\pi k t}{T}} dt$$

$$-\frac{1}{T} x(t) (e^{i\pi k} - e^{-i\pi k}) + c_k \frac{2i\pi k}{T}$$

$$-\frac{2i}{T} \sin(\pi k) + c_k \frac{2i\pi k}{T}$$

$$d_k = c_k \frac{2i\pi k}{T}$$

4.3.6 Teorema di Parseval

Questo teorema permette di calcolare velocemente la potenza di un segnale periodico, la potenza di un segnale periodico è definita come:

$$P_x = \frac{1}{T} \int_{-\frac{T}{2}}^{\frac{T}{2}} x(t) x^*(t) dt = \frac{1}{T} \int_{-\frac{T}{2}}^{\frac{T}{2}} \left(\sum_{k=-\infty}^{+\infty} c_k e^{i\frac{2\pi k t}{T}} \right) \cdot \left(\sum_{n=-\infty}^{+\infty} c_n^* e^{-i\frac{2\pi n t}{T}} \right) dt$$

$$P_x = \sum_{k=-\infty}^{+\infty} \sum_{n=-\infty}^{\infty} \frac{1}{T} c_k c_n^* \int_{-\frac{T}{2}}^{\frac{T}{2}} e^{i\frac{2\pi(k-n)t}{T}} dt$$

L'integrale corrisponde all'impulso discreto di argomento $k - n$:

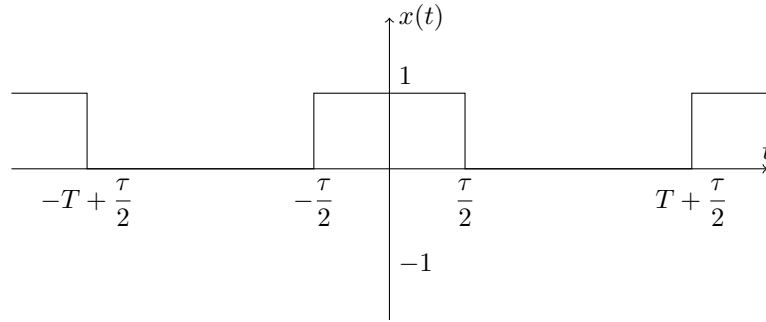
$$P_x = \sum_{k=-\infty}^{+\infty} \sum_{n=-\infty}^{\infty} \frac{1}{T} c_k c_n^* \delta[k - n] = \frac{1}{T} \sum_{k=-\infty}^{+\infty} c_k c_k^* = \frac{1}{T} \sum_{k=-\infty}^{+\infty} |c_k|^2$$

Si possono raggruppare le sommatorie, poiché l'impulso assume valori non nulli solo quando i coefficienti sono uguali.

4.4 Serie di Un'Onda Quadra

Data un'onda quadra:

$$x(t) = \sum_{k=-\infty}^{+\infty} \text{rect}\left(\frac{t - kT}{\tau}\right), \quad T > \tau$$

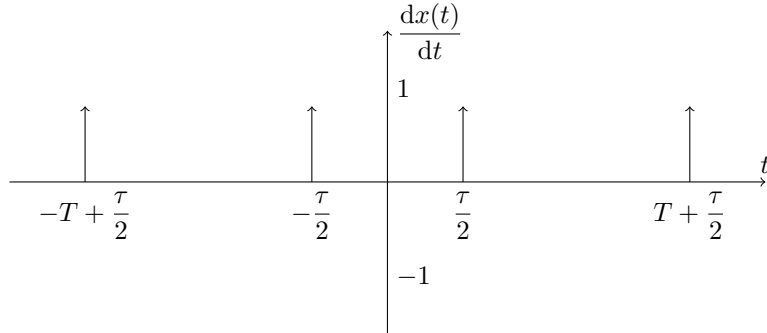


Si vuole descrivere l'espansione di Fourier della derivata di questo segnale. Si esprime come la differenza tra due gradini:

$$x(t) = \sum_{k=-\infty}^{+\infty} u\left(t - kT + \frac{\tau}{2}\right) - u\left(t - kT - \frac{\tau}{2}\right)$$

$$\frac{d}{dt}x(t) = \sum_{k=-\infty}^{+\infty} \delta\left(t - kT + \frac{\tau}{2}\right) - \delta\left(t - kT - \frac{\tau}{2}\right)$$

Poiché per definizione la derivata di un gradino è l'impulso di Dirac. La derivata corrisponde ad una serie di impulsi nei punti dove l'onda quadra presenta delle discontinuità.



I coefficienti di Fourier corrispondenti alla derivata di x risultano essere:

$$d_k = c_k \frac{2i\pi k}{T} = \frac{\tau}{T} \frac{2i\pi k}{T} \text{sinc}\left(\frac{k\tau}{T}\right) = \frac{\tau}{T} \frac{2i\pi k}{T} \frac{\sin(k\pi\tau/T)}{k\pi\tau/T}$$

$$d_k = \frac{2i}{T} \sin\left(\frac{k\pi\tau}{T}\right)$$

Per un'onda quadra avente periodo T pari al doppio della base delle finestre τ : $T = 2\tau$, i suoi coefficienti di Fourier risultano essere:

$$d_k = \frac{i}{\tau} \sin\left(\frac{k\pi}{2}\right)$$

Poiché $k \in \mathbb{Z}$, il valore dei coefficienti è o ± 1 o assume un valore nullo.

Si calcolano tramite la definizione:

$$d_k = \int_{-\frac{T}{2}}^{\frac{T}{2}} \delta\left(t - kT + \frac{\tau}{2}\right) - \delta\left(t - kT - \frac{\tau}{2}\right) dt = \int_{-\frac{T}{2}}^{\frac{T}{2}} \delta\left(t + \frac{\tau}{2}\right) - \delta\left(t - \frac{\tau}{2}\right) dt$$

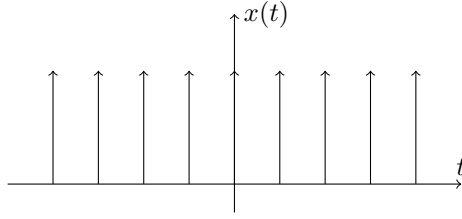
Poiché all'interno dell'intervallo di integrazione cade un singolo impulso

4.5 Segnale Treno di Impulsi o Campionatore

Questo segnale corrisponde ad una serie di impulsi di periodo T . Questo segnale è anche noto come segnale pettine o rastrelliera.

$$x(t) = \pi(t) = \sum_{k=-\infty}^{+\infty} \delta(t - kT)$$

Permette di passare da un segnale analogico ad un segnale digitale, estraendo campioni ad intervalli regolari dal segnale in tempo continuo.



Si calcolano i coefficienti dell'espansione di Fourier del segnale pettine. Si considera l'unico impulso che cade all'interno dell'intervallo di integrazione, centrato in $t = 0$, per la proprietà di campionamento della delta e per l'area della delta si ottiene:

$$c_k = \frac{1}{T} \int_{-\frac{T}{2}}^{\frac{T}{2}} \delta(t) e^{-i \frac{2\pi k t}{T}} dt = \frac{1}{T} e^{-i \frac{2\pi k \cdot 0}{T}} \int_{-\frac{T}{2}}^{\frac{T}{2}} \delta(t) dt = \frac{1}{T}$$

Tutti i coefficienti della serie di Fourier della rastrelliera assumono lo stesso valore costante $1/T$.

4.6 Segnali Reali

Se un segnale è reale, i suoi coefficienti possono essere espressi in un altro modo. Considerando la forma integrale dei coefficienti, e la formula di Eulero per gli esponenziali

$$c_k = \frac{1}{T} \int_{-\frac{T}{2}}^{\frac{T}{2}} x(t) \left[\cos\left(\frac{2\pi k t}{T}\right) - i \sin\left(\frac{2\pi k t}{T}\right) \right] dt$$

$$c_k = \frac{1}{T} \int_{-\frac{T}{2}}^{\frac{T}{2}} x(t) \cos\left(\frac{2\pi k t}{T}\right) dt - \frac{i}{T} \int_{-\frac{T}{2}}^{\frac{T}{2}} x(t) \sin\left(\frac{2\pi k t}{T}\right) dt$$

Si definiscono due coefficienti a_k e b_k pari alla parte reale ed immaginaria dei coefficienti c_k :

$$c_k = a_k + i b_k$$

$$a_k = \frac{1}{T} \int_{-\frac{T}{2}}^{\frac{T}{2}} x(t) \cos\left(\frac{2\pi k t}{T}\right) dt$$

$$b_k = -\frac{1}{T} \int_{-\frac{T}{2}}^{\frac{T}{2}} x(t) \sin\left(\frac{2\pi k t}{T}\right) dt$$

I coefficienti a_k sono pari, mentre i coefficienti b_k sono dispari:

$$a_k = a_{-k}$$

$$b_k = -b_{-k}$$

$$c_{-k} = a_{-k} + i b_{-k} = a_k - i b_k = c_k^*$$

In forma polare si può esprimere come:

$$c_k = \rho_k e^{i\phi_k}$$

$$c_{-k} = \rho_{-k} e^{i\phi_{-k}} = \rho_k e^{-i\phi} = c_k^*$$

Un qualsiasi segnale reale può essere espresso come:

$$x(t) = \sum_{k=-\infty}^{-1} c_k e^{i\frac{2\pi kt}{T}} + c_0 + \sum_{k=1}^{+\infty} c_k e^{i\frac{2\pi kt}{T}} = \sum_{k=1}^{+\infty} c_{-k} e^{-i\frac{2\pi kt}{T}} + c_0 + \sum_{k=1}^{+\infty} c_k e^{i\frac{2\pi kt}{T}}$$

$$\left(\sum_{k=1}^{+\infty} c_k^* e^{-i\frac{2\pi kt}{T}} + c_k e^{i\frac{2\pi kt}{T}} \right) + c_0 = \left(\sum_{k=1}^{+\infty} \rho_k e^{-i\phi} e^{-i\frac{2\pi kt}{T}} + \rho_k e^{i\phi} e^{i\frac{2\pi kt}{T}} \right) + c_0$$

$$x(t) = \sum_{k=1}^{+\infty} \rho_k \left(e^{i\left(\frac{2\pi kt}{T} + \phi_k\right)} + e^{-i\left(\frac{2\pi kt}{T} + \phi_k\right)} \right) + c_0 = c_0 + \sum_{k=1}^{+\infty} 2\rho_k \cos\left(\frac{2\pi kt}{T} + \phi_k\right)$$

Questa rappresentazione è possibile solo per segnali x reali. Considerando le formule del coseno della somma si può esprimere come:

$$c_0 + \sum_{k=1}^{+\infty} 2\rho_k \cos\left(\frac{2\pi kt}{T} + \phi_k\right) = c_0 + \sum_{k=1}^{+\infty} 2\rho_k \cos(\phi_k) \cos\left(\frac{2\pi kt}{T}\right) - 2\rho_k \sin(\phi_k) \sin\left(\frac{2\pi kt}{T}\right)$$

$$x(t) = c_0 + 2 \sum_{k=1}^{+\infty} a_k \cos\left(\frac{2\pi kt}{T}\right) - b_k \sin\left(\frac{2\pi kt}{T}\right)$$

$$a_k = \frac{1}{T} \int_{-\frac{T}{2}}^{\frac{T}{2}} x(t) \cos\left(\frac{2\pi kt}{T}\right) dt$$

$$b_k = -\frac{1}{T} \int_{-\frac{T}{2}}^{\frac{T}{2}} x(t) \sin\left(\frac{2\pi kt}{T}\right) dt$$

Se il segnale x è reale e pari, allora i coefficienti b_k sono nulli, se il segnale è immaginario e dispari, i coefficienti a_k sono nulli. Per cui i coefficienti c_k di Fourier di un segnale reale e pari sono pari e reali, i coefficienti c_k di Fourier di un segnale immaginario e dispari sono immaginari e dispari.

5 Trasformata di Fourier

Quando si trattano segnali non periodici, non si possono esprimere mediante una serie di Fourier, quindi si analizzano mediante la trasformata di Fourier. La trasformata di Fourier si può applicare solamente a segnali impulsivi. Segnali impulsivi sono definiti dalla seguente espressione:

$$\int_{-\infty}^{+\infty} |x(t)| dt \neq \infty$$

Come la serie di Fourier la trasformata di Fourier è uno strumento per analizzare i segnali. Questi segnali possono essere nel dominio del tempo $x(t)$ o dominio della frequenza $X(f)$. La trasformata è quindi un funzionale che dipende dalla variabile della frequenza, non più dalla variabile del tempo del segnale originale $x(t)$. La trasformata $X(f)$ è univoca per ogni segnale $x(t)$ nel tempo. Questa trasformata associa univocamente un segnale nel dominio del tempo ad un segnale nel dominio della frequenza:

$$\mathcal{F}\{x(t)\} = X(f)$$

Ricordando la serie di un segnale periodico x di periodo T :

$$x(t) = \sum_{k=-\infty}^{+\infty} c_k e^{i \frac{2\pi k t}{T}}$$

Nello spazio vettoriale dei segnali periodico è stato definito il prodotto scalare:

$$\langle x_1(t), x_2(t) \rangle = \frac{1}{T} \int_{-\frac{T}{2}}^{\frac{T}{2}} x_1(t) x_2^*(t) dt$$

Nello spazio vettoriale di Fourier, la base ortonormale è formata da tutte le armoniche:

$$\langle e^{i \frac{2\pi k t}{T}}, e^{i \frac{2\pi n t}{T}} \rangle = \begin{cases} 0 & \forall k \neq n \\ 1 & \forall k = n \end{cases}$$

Da queste armoniche si può ricavare il coefficiente di ordine k di un qualsiasi segnale periodico di periodo T :

$$c_k = \frac{1}{T} \int_{-\frac{T}{2}}^{\frac{T}{2}} x(t) e^{-i \frac{2\pi k t}{T}} dt$$

Si considerano per semplicità tutti i segnali trattati come impulsivi. Per cui non sarà necessario dimostrare l'esistenza della trasformata di un certo segnale $x(t)$ non necessariamente periodico. Si vuole rappresentare questo segnale in modo equivalente alla serie di Fourier. Per rappresentare questo segnale sono necessarie un numero infinito non numerabile di armoniche, per cui si considera un integrale, dove il coefficiente dipende dalla variabile dell'integrale. E l'armonica non dipende dal parametro k , ma dalla stessa variabile dell'integrale:

$$x(t) = \int_{-\infty}^{+\infty} X(f) e^{2i\pi t f} df$$

Il segnale si esprime quindi tramite un insieme infinito non numerabile di armoniche, sempre uguali per ogni segnale. Per cui la differenza tra due segnali, come per l'espansione di Fourier, è il peso di ogni armonica $X(f)$. Bisogna comunque dimostrare che queste armoniche siano una base ortonormale in questo spazio di Fourier. Si introduce il prodotto scalare nello spazio dei segnali impulsivi:

$$\langle x_1(t), x_2(t) \rangle = \int_{-\infty}^{+\infty} x_1(t) x_2^*(t) dt$$

Questo prodotto scalare corrisponde alla correlazione tra due segnali a ritardo nullo.

Per determinare se due armoniche di frequenze diverse f_1 e f_2 sono una base si considera il loro prodotto scalare:

$$\begin{aligned} \langle e^{2i\pi f_1 t}, e^{2i\pi f_2 t} \rangle &= \lim_{\Delta t \rightarrow \infty} \int_{-\frac{\Delta t}{2}}^{+\frac{\Delta t}{2}} e^{2i\pi f_1 t} e^{-2i\pi f_2 t} dt \\ \lim_{\Delta t \rightarrow \infty} \left[\frac{e^{2i\pi(f_1 - f_2)t}}{2i\pi(f_1 - f_2)} \right]_{-\frac{\Delta t}{2}}^{\frac{\Delta t}{2}} &= \lim_{\Delta t \rightarrow \infty} \Delta t \frac{\sin(\pi(f_1 - f_2)\Delta t)}{\pi(f_1 - f_2)\Delta t} \\ &= \lim_{\Delta t \rightarrow \infty} \Delta t \operatorname{sinc}(\Delta t(f_1 - f_2)) \end{aligned}$$

Per $\Delta t \rightarrow \infty$, la sinc diventa un impulso tempo continuo:

$$\langle e^{2i\pi f_1 t}, e^{2i\pi f_2 t} \rangle = \delta(f_1 - f_2)$$

Per cui tutte le armoniche di frequenza diversa hanno prodotto scalare nullo, e solo due armoniche di frequenza uguale hanno prodotto scalare di valore unitario. Bisogna dimostrare che i coefficienti trasformata di Fourier $X(f)$ si ottengono analogamente ai coefficienti c_k :

$$X(f) = \langle x(t), e^{2i\pi f t} \rangle = \int_{-\infty}^{+\infty} x(t) e^{-2i\pi f t} dt$$

Nello spazio di Fourier si può poi analizzare la banda di un segnale, ovvero il contenuto informativo rispetto alla frequenza. Quest'informazione è necessaria per poter trasmettere un determinato segnale. I due domini del tempo e della frequenza sono due domini separati. Il nucleo o kernel della trasformata di Fourier corrisponde all'armonica, ovvero il componente esponenziale complesso nell'integrale.

5.1 Trasformate Notevoli

Dato un segnale finestra:

$$x(t) = \text{rect}\left(\frac{t}{\tau}\right)$$

$$X(f) = \int_{-\infty}^{+\infty} \text{rect}\left(\frac{t}{\tau}\right) e^{-2i\pi ft} dt = \left[\frac{e^{-2i\pi ft}}{2i\pi f} \right]_{-\frac{\tau}{2}}^{+\frac{\tau}{2}}$$

$$\frac{e^{-i\pi f\tau} - e^{-i\pi f\tau}}{-2i\pi f} = \frac{\sin(\pi f\tau)}{\pi f} = \tau \text{sinc}(f\tau)$$

Quindi la trasformata di un segnale finestra di base τ è un seno cardinale moltiplicato per la base, di argomento moltiplicato per la base:

$$x(t) = \text{rect}\left(\frac{t}{\tau}\right) \rightarrow X(f) = \tau \text{sinc}(f\tau)$$

La trasformata in $f = 0$, corrisponde al valore medio del segnale finestra:

$$X(0) = \int_{-\frac{\tau}{2}}^{+\frac{\tau}{2}} dt = \tau$$

Questa proprietà si chiama teorema del valor medio. Ovvero per ogni segnale x , la trasformata per la frequenza nulla $f = 0$ corrisponde al valore medio del segnale.

Dato un segnale impulso di Dirac:

$$x(t) = \delta(t)$$

$$X(f) = \int_{-\infty}^{+\infty} \delta(t) e^{-2i\pi ft} dt = 1$$

Per la proprietà di campionamento dell'impulso e per l'area dell'impulso, si ottiene che la trasformata di Fourier dell'impulso è sempre costante e unitario per ogni frequenza.

Tanto più è limitato nel tempo, tanto più è largo il contenuto spettrale o la banda del segnale. Dove lo spettro di un segnale indica la sua trasformata di Fourier \mathcal{F} .

Dato un segnale costante:

$$x(t) = 1$$

$$X(f) = \int_{-\infty}^{+\infty} e^{-2i\pi ft} dt = \delta(f)$$

Analogamente al prodotto scalare tra due armoniche. Tanto più è esteso un segnale nel dominio del tempo, tanto più è limitato nel dominio della frequenza.

Dato il segnale impulso traslato:

$$x(t) = \delta(t - t_0)$$

$$X(f) = \int_{-\infty}^{+\infty} \delta(t - t_0) e^{-2i\pi f t} dt = e^{-2i\pi f t_0}$$

Dato il segnale armonica di frequenza f_0 :

$$x(t) = e^{2i\pi f_0 t}$$

$$X(f) = \int_{-\infty}^{+\infty} e^{2i\pi(f_0 - f)t} dt = \delta(f_0 - f)$$

Analogamente al prodotto scalare tra due armoniche di frequenza diversa.

Dato il segnale coseno:

$$x(t) = \cos(2\pi f_0 t)$$

$$X(f) = \frac{1}{2} \int_{-\infty}^{+\infty} (e^{2i\pi f_0 t} + e^{-2i\pi f_0 t}) e^{-2i\pi f t} dt = \frac{\delta(f - f_0) + \delta(f + f_0)}{2}$$

$$x(t) = \cos(2\pi f_0 t) \rightarrow X(f) = \frac{\delta(f - f_0) + \delta(f + f_0)}{2}$$

Nella notazione di Fourier un coseno viene rappresentato come due frequenze $\pm f_0$. Analogamente per il seno:

$$x(t) = \sin(2\pi f_0 t)$$

$$X(f) = \int_{-\infty}^{+\infty} \frac{1}{2i} (e^{2i\pi f_0 t} - e^{-2i\pi f_0 t}) e^{-2i\pi f t} dt = \frac{\delta(f - f_0) - \delta(f + f_0)}{2i}$$

Dato un coseno di ampiezza A con un anticipo di fase ϕ :

$$x(t) = A \cos(2\pi f_0 t + \phi)$$

$$X(f) = \frac{A}{2} \int_{-\infty}^{+\infty} (e^{2i\pi f_0 t} e^{i\phi} + e^{-2i\pi f_0 t} e^{-i\phi}) e^{-2i\pi f t} dt$$

$$X(f) = \frac{A\delta(f - f_0)e^{i\phi} + A\delta(f + f_0)e^{-i\phi}}{2}$$

5.2 Proprietà di Linearità

La trasformata di Fourier è un operatore lineare. Dati due segnali $x(t)$ e $y(t)$:

$$\begin{aligned} x(t) &\rightarrow X(f) \\ y(t) &\rightarrow Y(f) \\ ax(t) + by(t) &= \int_{-\infty}^{+\infty} (ax(t) + by(t))e^{-2i\pi ft} dt \\ a \int_{-\infty}^{+\infty} x(t)e^{-2i\pi ft} dt + b \int_{-\infty}^{+\infty} y(t)e^{-2i\pi ft} dt &= aX(f) + bY(f) \end{aligned}$$

5.3 Proprietà di Dualità

La trasformata di Fourier accoppia due segnali nei due domini. Se la trasformata di un segnale x nel tempo è una funzione y nella frequenza, la trasformata di un segnale y nel tempo è un segnale x nella frequenza, di variabile opposta $-f$.

Per dimostrare questa proprietà si considerano la formula di trasformazione:

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

E la formula di antitrasformazione:

$$x(t) = \int_{-\infty}^{+\infty} X(f)e^{2i\pi ft} df$$

Data la trasformata di un segnale $x(t)$ $X(f)$, per riportarla nel dominio del tempo, si considera l'integrale di trasformazione di $X(t)$:

$$\int_{-\infty}^{+\infty} X(t)e^{-2i\pi ft} dt$$

Si considera la sostituzione $f = t'$ e $t = f'$, l'integrale diventa l'integrale di antitrasformazione:

$$\int_{-\infty}^{+\infty} X(f')e^{-2i\pi f't'} df' = x(-t')$$

Allora:

$$\begin{aligned} \mathcal{F}\{x(t)\} &= X(f) \\ \mathcal{F}\{X(t)\} &= x(-f) \end{aligned}$$

5.4 Proprietà di Scala

Si considera la trasformata di un segnale:

$$\begin{aligned}
 x(at) &\rightarrow \int_{-\infty}^{+\infty} x(at) e^{-2i\pi ft} dt \\
 t' &= at \\
 \frac{1}{a} \int_{-\infty}^{+\infty} x(t') e^{-2i\pi \frac{f}{a} t'} dt' &= \frac{1}{a} X\left(\frac{f}{a}\right)
 \end{aligned}$$

Se $a = -1$, la trasformata corrisponde a:

$$\begin{aligned}
 &\int_{-\infty}^{+\infty} x(-t) e^{-2i\pi ft} dt \\
 t' &= -t \\
 \int_{-\infty}^{+\infty} x(t') e^{-2i\pi (-f)t'} dt' &= X(-f)
 \end{aligned}$$

Per cui quando $a < 0$:

$$\begin{aligned}
 x(at) &\rightarrow \int_{-\infty}^{+\infty} x(t) e^{-2i\pi ft} dt \\
 t' &= at \\
 \frac{1}{|a|} \int_{-\infty}^{+\infty} x(t') e^{-2i\pi (-\frac{f}{a})t'} dt' &= \frac{1}{|a|} X\left(-\frac{f}{a}\right)
 \end{aligned}$$

Per cui in generale dato un segnale scalato di un fattore a , la sua trasformata è:

$$\mathcal{F}\{x(at)\} = \frac{1}{|a|} X\left(\frac{f}{a}\right)$$

5.5 Ulteriori Trasformate Notevoli

Si considera la trasformata del segnale gaussiano:

$$\begin{aligned}
 x(t) &= e^{-\alpha t^2} \\
 X(f) &= \int_{-\infty}^{+\infty} e^{-\alpha t^2} e^{-2i\pi ft} dt = \int_{-\infty}^{+\infty} e^{-\alpha \left(\frac{2i\pi ft}{\alpha} + t^2\right)} dt \\
 &= \int_{-\infty}^{+\infty} e^{-\alpha \left[t^2 + \frac{2i\pi ft}{\alpha} + \left(\frac{i\pi f}{\alpha}\right)^2 - \left(\frac{i\pi f}{\alpha}\right)^2\right]} dt \\
 &= e^{-\frac{\pi^2 f^2}{\alpha}} \int_{-\infty}^{+\infty} e^{-\alpha \left(t + \frac{i\pi f}{\alpha}\right)^2} dt
 \end{aligned}$$

Si applica la sostituzione $\tau = \sqrt{\alpha}(t + i\pi f/\alpha)$, l'integrale diventa allora:

$$e^{-\frac{\pi^2 f^2}{\alpha}} \int_{-\infty}^{+\infty} e^{-\tau^2} \frac{d\tau}{\sqrt{\alpha}} = e^{-\frac{\pi^2 f^2}{\alpha}} \sqrt{\frac{\pi}{\alpha}}$$

$$X(f) = \sqrt{\frac{\pi}{\alpha}} e^{-\frac{\pi^2 f^2}{\alpha}}$$

In forma normalizzata la gaussiana si esprime direttamente rispetto alla deviazione standard σ e alla sua varianza σ^2 :

$$x(t) = e^{-\frac{t^2}{2\sigma^2}}$$

$$X(f) = \sqrt{2\pi}\sigma e^{-2\pi^2\sigma^2 f^2}$$

L'area sottesa dalla gaussiana risulta essere il valor medio, esprimibile tramite il valore della trasformata per $f = 0$:

$$X(0) = \sqrt{2\pi}\sigma$$

La gaussiana è una delle pochissime funzioni che si auto-trasforma.

Si determina la trasformata dell'esponenziale unilatero:

$$x(t) = e^{-\alpha t} u(t)$$

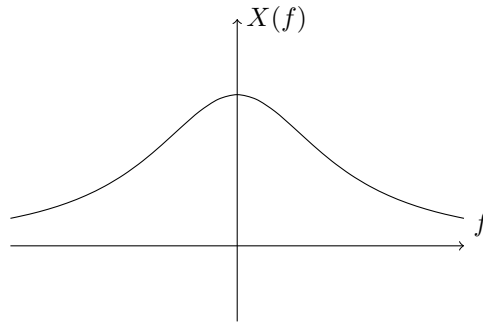
$$X(f) = \int_{-\infty}^{+\infty} e^{-\alpha t} u(t) e^{-2i\pi f t} dt = \int_0^{+\infty} e^{-(2i\pi f + \alpha)t} dt$$

$$\left[\frac{e^{-(2i\pi f + \alpha)t}}{-(\alpha + 2i\pi f)} \right]_0^{+\infty} = 0 + \frac{1}{\alpha + 2i\pi f}$$

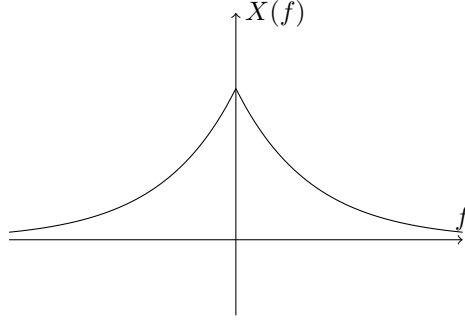
$$X(f) = \frac{1}{\alpha + 2i\pi f}$$

Il modulo quadro del segnale corrisponde ad una Lorentziana, una funzione simile ad una gaussiana:

$$|X(f)|^2 = \frac{1}{\alpha^2 + 4\pi^2 f^2}$$



Dato il segnale esponenziale del modulo. Si può esprimere il segnale come due esponenziali unilateri:



$$\begin{aligned}
 x_1(t) &= e^{-\alpha|t|} \\
 x_1(t) &= x(t) + x(-t) \\
 X_1(f) &= X(f) + X(-f) = \frac{1}{\alpha + 2i\pi f} + \frac{1}{\alpha - 2i\pi f} = \frac{2\alpha}{\alpha^2 + 4\pi^2 f^2}
 \end{aligned}$$

Per cui la sua trasformata corrisponde alla Lorentziana.

Dato il segnale Lorentziana, si può calcolare la sua trasformata tramite la proprietà di dualità della trasformata:

$$\begin{aligned}
 x_2(t) &= \frac{1}{\alpha + 2i\pi t} \\
 X(f) &= x(-f) = e^{\alpha f} u(-f)
 \end{aligned}$$

Dato il segnale gradino, si può esprimere come il limite di un esponenziale unilatero:

$$x_3(t) = u(t) = \lim_{\alpha \rightarrow 0} e^{-\alpha t} u(t)$$

Poiché non è un segnale impulsivo, questo risultato non rappresenta la trasformata su tutte le frequenze.

$$X(f) = \lim_{\alpha \rightarrow 0} \frac{1}{\alpha + 2i\pi f} = \frac{1}{2i\pi f}$$

Razionalizzando l'argomento del limite si osserva come il risultato ottenuto per frequenze nulle perda informazioni sulla trasformata:

$$\lim_{\alpha \rightarrow 0} \frac{1}{\alpha + 2i\pi f} = \lim_{\alpha \rightarrow 0} \left(\frac{\alpha}{\alpha^2 + 4\pi^2 f^2} - \frac{2i\pi f}{\alpha^2 + 4\pi^2 f^2} \right)$$

Per cui si esprime la trasformata di un gradino come il limite ottenuto sommato ad una costante A moltiplicata per l'impulso, per considerare il valore della trasformata per frequenze nulle:

$$X(f) = \lim_{\alpha \rightarrow 0} \frac{1}{\alpha + 2i\pi f} = \frac{1}{2i\pi f} + \delta(f)A$$

Il fattore A si ottiene integrando il fattore che si annulla nel limite:

$$\begin{aligned} A &= \int_{-\infty}^{+\infty} \frac{\alpha}{\alpha^2 + 4\pi^2 f^2} df = \int_{-\infty}^{+\infty} \frac{1}{\alpha \left(1 + \frac{4\pi^2 f^2}{\alpha^2}\right)} df \\ f' &= \frac{2\pi f}{\alpha} \\ \frac{1}{\alpha} \frac{\alpha}{2\pi} \int_{-\infty}^{+\infty} \frac{1}{1 + f'^2} df' &= \left[\frac{1}{2\pi} \arctan f' \right]_{-\infty}^{+\infty} = \frac{1}{2\pi} \left[\frac{\pi}{2} - \left(-\frac{\pi}{2}\right) \right] = \frac{1}{2} \end{aligned}$$

Per cui la trasformata di un gradino, segnale non impulsivo, risulta essere:

$$X_3(f) = \frac{1}{2}\delta(f) + \frac{1}{2i\pi f}$$

Si considera il segnale segno, e si vuole determinare la sua trasformata:

$$\begin{aligned} x_4(t) &= \text{sign}(t) = u(t) - u(-t) \\ X_4(f) &= X_3(f) - X_3(-f) = \frac{1}{2}\delta(f) + \frac{1}{2i\pi f} - \frac{1}{2}\delta(f) + \frac{1}{2i\pi f} = \frac{1}{i\pi f} \end{aligned}$$

5.6 Funzioni di Trasferimento

Per determinare la risposta impulsiva di un filtro si considera in entrata un impulso, ma inviare un segnale infinitesimo in un sistema non è semplice. Per cui generalmente si inserisce in ingresso un armonica a frequenza costante f_0 :

$$\begin{aligned} y(t) &= \int_{-\infty}^{+\infty} h(\tau) e^{2i\pi f_0(t-\tau)} d\tau \\ e^{2i\pi f_0 t} \int_{-\infty}^{+\infty} h(\tau) e^{-2i\pi f_0 \tau} d\tau &= e^{2i\pi f_0 t} H(f_0) \end{aligned}$$

Si definisce la risposta impulsiva nel dominio della frequenza la funzione di trasferimento del sistema. I filtri sono sistemi che filtrano nel dominio delle frequenze.

Per cui un filtro è caratterizzato dalla risposta impulsiva o dalla sua funzione di trasferimento, che indica quale frequenze vengono eliminate dal filtro.

Una Lorentziana è un segnale dove la maggior parte del contenuto informativo è all'interno di un'intervallo finito. Si definiscono quindi dei segnali passa basso, ovvero dei segnali il cui contenuto informativo è presente nell'intorno dell'origine. Se un filtro ha funzione di trasferimento passa basso,

allora si definisce segnale passa basso. La banda del segnale è legata alla frequenza massima f_{max} , non è necessario sia una finestra in frequenza, una qualsiasi funzione che assume valori nulli per frequenze maggiori della frequenza massima è una funzione passa basso valida per essere funzione di trasferimento di un filtro.

Tutti i segnali inviati per cavi presentano una banda base, ovvero sono segnali passa basso.

Esistono altri segnali chiamati passa banda, o modulati. Il segnale è centrato in una frequenza $\pm f_0$, chiamata portante. Si usano per la trasmissioni di segnali che vengono inviati nell'etere, tutti questi segnali devono essere modulati.

5.7 Traslazione nel Tempo

Data la trasformata di Fourier di un segnale tempo continuo, è nota anche la trasformata del segnale ritardato o anticipato:

$$\begin{aligned}\mathcal{F}\{x(t)\} &= X(f) \\ \mathcal{F}\{x(t-t_0)\} &= \int_{-\infty}^{+\infty} x(t-t_0)e^{-2i\pi ft}dt \\ \tau &= t-t_0 \\ \int_{-\infty}^{+\infty} x(\tau)e^{-2i\pi f(\tau+t_0)}d\tau &= e^{-2i\pi ft_0} \int_{-\infty}^{+\infty} x(\tau)e^{-2i\pi f\tau}d\tau = e^{-2i\pi ft_0} X(f)\end{aligned}$$

Data una gaussiana traslata nel tempo:

$$\begin{aligned}x(t) &= e^{-\alpha(t-t_0)^2} \\ X(f) &= \sqrt{\frac{\pi}{\alpha}} e^{-\left(\frac{\pi^2 f^2}{\alpha} + 2i\pi f t_0\right)}\end{aligned}$$

5.8 Traslazione in Frequenza

Questa proprietà si indica anche come proprietà di modulazione. Si considera un segnale moltiplicato per un armonica di frequenza costante f_0 :

$$\mathcal{F}\{e^{2i\pi f_0 t} x(t)\} = \int_{-\infty}^{+\infty} x(t)e^{-2i\pi(f-f_0)t}dt = X(f-f_0)$$

Quest'operazione si chiama modulazione di ampiezza (AM). Il segnale trasmesso corrisponde ad un coseno di ampiezza pari al segnale originario.

$$\begin{aligned}\mathcal{F}\{x(t)\cos(2\pi f_0 t)\} &= \frac{1}{2} \int_{-\infty}^{+\infty} x(t) [e^{2i\pi f_0 t} + e^{-2i\pi f_0 t}] e^{-2i\pi ft}dt \\ \frac{1}{2} \int_{-\infty}^{+\infty} x(t)e^{-2i\pi(f-f_0)t}dt &+ \frac{1}{2} \int_{-\infty}^{+\infty} x(t)e^{-2i\pi(f+f_0)t}dt = \frac{X(f-f_0)}{2} + \frac{X(f+f_0)}{2}\end{aligned}$$

5.9 Proprietà Operative della Trasformata

5.9.1 Proprietà della Derivazione

La trasformata, nel trasportare una funzione da un dominio all'altro, può offrire una serie di semplificazioni ad operazioni come integrali e derivate nei due domini. Si vuole determinare la trasformata della derivata di un noto segnale x , di trasformata X .

Si considera il segnale derivata x_1 :

$$x_1(t) = \frac{d}{dt}x(t)$$

$$X_1(f) = \int_{-\infty}^{+\infty} \left(\frac{d}{dt}x(t) \right) e^{-2i\pi ft} dt$$

Si considera l'antitrasformata del segnale originale x e si derivano entrambi i lati rispetto al tempo:

$$x(t) = \int_{-\infty}^{+\infty} X(f) e^{2i\pi ft} df$$

$$\frac{d}{dt}x(t) = \int_{-\infty}^{+\infty} 2i\pi f X(f) e^{2i\pi ft} df = x_1$$

Quest'integrale rappresenta l'antitrasformata del segnale derivata x_1 , per cui la sua trasformata può essere espressa come:

$$X_1(f) = 2i\pi f X(f)$$

5.9.2 Duale della Derivazione

Dato un segnale $x(t)$ e la sua trasformata $X(f)$, si dimostra che vale la proprietà duale della derivazione:

$$x_1(t) = 2i\pi t x(t)$$

$$X_1(f) = \int_{-\infty}^{+\infty} 2i\pi t x(t) e^{-2i\pi ft} dt$$

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

$$\frac{d}{df} X(f) = \int_{-\infty}^{+\infty} -2i\pi t x(t) e^{2i\pi ft} dt = - \int_{-\infty}^{+\infty} x_1(t) e^{2i\pi ft} dt = -X_1(f)$$

$$\frac{d}{df} X(f) = -X_1(f)$$

Si considera il seguente segnale in frequenza:

$$X_1(f) = \frac{1}{(\alpha + 2i\pi f)^2}$$

Per ottenere la trasformata del segnale, si considera il duale della proprietà della derivazione della trasformata. Si considera il segnale esponenziale unilatero e la sua trasformata:

$$\begin{aligned}x(t) &= e^{-\alpha t}u(t) \\X(f) &= \frac{1}{\alpha + 2i\pi f} \\ \frac{d}{df}X(f) &= \frac{-2i\pi}{(\alpha + 2i\pi f)^2} \\X_1(f) &= -\frac{1}{2i\pi} \frac{d}{df}X(f) = -\frac{1}{2i\pi}(-2i\pi t x(t)) = te^{-\alpha t}u(t)\end{aligned}$$

5.9.3 Proprietà dell'Integrazione

Dato un segnale x di trasformata X , si considera il suo integrale fino ad un valore τ , ciò equivale ad attuare una convoluzione con il gradino $u(t)$:

$$x_1(t) = \int_{-\infty}^{+\tau} x(\tau) d\tau = \int_{-\infty}^{+\infty} u(t - \tau)x(\tau) d\tau = x(t) * u(t)$$

Nel dominio della frequenza la trasformata del segnale x_1 è quindi il prodotto tra la trasformata di x e del segnale gradino:

$$X_1(f) = X(f) \left[\frac{1}{2}\delta(f) + \frac{1}{2i\pi f} \right] = \frac{1}{2}X(0)\delta(f) + \frac{X(f)}{2i\pi f}$$

5.9.4 Proprietà del Coniugato

Dato un segnale x di trasformata X , si considera il suo coniugato x^* , e si vuole calcolare la sua trasformata:

$$\begin{aligned}x_1(t) &= x^*(t) \\X_1(f) &= \int_{-\infty}^{+\infty} x^*(t)e^{2i\pi ft} dt = \left(\int_{-\infty}^{+\infty} x(t)e^{-2i\pi ft} dt \right)^* = X^*(-f)\end{aligned}$$

La coniugazione ha quindi una simmetria hermitiana, nella trasformata di Fourier.

5.9.5 Proprietà della Correlazione

Dato una correlazione z tra due segnali x e y , si può esprimere come una convoluzione. Tramite il teorema della convoluzione e del coniugato, la sua trasformata può essere espressa come il prodotto tra due trasformate:

$$\begin{aligned}z(t) &= x(t) \otimes y(t) = \int_{-\infty}^{+\infty} x(t + \tau)y^*(\tau) d\tau = x(t) * y^*(-t) \\Z(f) &= X(f) \cdot Y^*(f)\end{aligned}$$

5.10 Finestra e Triangolo tramite Derivata

Dato un segnale finestra e la sua trasformata:

$$x(t) = \text{rect}\left(\frac{t}{T}\right)$$

$$X(f) = T \text{sinc}(Tf)$$

Si considera ora la derivata del segnale finestra. Questo segnale è costante per tutti valori eccetto per le discontinuità in $\pm T/2$, dove presenta una variazione istantanea. Esprimendola come due gradini, questa variazione viene espressa nella derivata come la differenza tra due impulsi, nota la derivata di un gradino:

$$x(t) = u(t - T/2) - u(t + T/2)$$

$$\frac{d}{dt}x(t) = \delta(t - T/2) - \delta(t + T/2)$$

La trasformata della derivata risulta essere:

$$X(f) = 2i\pi f T \text{sinc}(Tf) = 2i\pi f T \frac{\sin(\pi T f)}{\pi T f}$$

$$2i \sin(\pi T f) = 2i \frac{e^{i\pi T f} - e^{-i\pi T f}}{2i}$$

$$X(f) = e^{i\pi T f} - e^{-i\pi T f}$$

Si considera ora un segnale triangolo di base T , e si attua un processo analogo. La sua derivata è quindi la differenza tra due finestre, poiché aumenta costantemente da $-T$ a 0 e decresce costantemente da 0 a T .

$$x(t) = \text{tri}\left(\frac{t}{T}\right)$$

$$\frac{d}{dt}x(t) = \frac{1}{T} \text{rect}\left(\frac{t + T/2}{T}\right) - \frac{1}{T} \text{rect}\left(\frac{t - T/2}{T}\right)$$

$$X'(f) = 2i\pi f \left(\frac{1}{T} T \text{sinc}(Tf) e^{i\pi T f} - \frac{1}{T} T \text{sinc}(Tf) e^{-i\pi T f} \right)$$

$$2i \text{sinc}(Tf) \sin(Tf) = 2i \frac{\sin^2(Tf)}{\pi T f}$$

Per ottenere la trasformata del segnale triangolo, si considera la trasformata della sua derivata:

$$X'(f) = 2i\pi f X(f)$$

$$X(f) = 2i \frac{\sin^2(Tf)}{\pi f T} \frac{1}{2i\pi f} = T \text{sinc}^2(Tf)$$

La derivata nel dominio del tempo corrisponde a moltiplicare nel dominio della frequenza per il fattore $2i\pi f$.

5.11 Teorema della Convoluzione

Data la convoluzione tra due segnali x e y :

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

Si esprime il segnale y antitrasformato:

$$\begin{aligned} y(\tau) &= \int_{-\infty}^{+\infty} Y(f) e^{2i\pi f\tau} df \\ x(t) * y(t) &= \int_{-\infty}^{+\infty} x(t - \tau) \left(\int_{-\infty}^{+\infty} Y(f) e^{2i\pi f\tau} df \right) d\tau \end{aligned}$$

Si inverte l'ordine di integrazione, possibile poiché i due integrali sono indipendenti tra di loro, e si applica la sostituzione $t' = t - \tau$:

$$\begin{aligned} x(t) * y(t) &= \int_{-\infty}^{+\infty} Y(f) \left(\int_{-\infty}^{+\infty} x(t - \tau) e^{2i\pi f\tau} d\tau \right) df \\ &\quad t' = t - \tau \\ &= \int_{-\infty}^{+\infty} Y(f) e^{2i\pi ft} \left(\int_{-\infty}^{+\infty} x(t') e^{-2i\pi ft'} dt' \right) df \\ x(t) * y(t) &= \int_{-\infty}^{+\infty} Y(f) X(f) e^{2i\pi ft} df \end{aligned}$$

5.12 Filtri

I filtri sono sistemi ingresso-uscita caratterizzati da un'unica funzione chiamata risposta impulsiva $h(t)$, che permette di calcolare l'uscita come la convoluzione tra l'entrata e la risposta impulsiva. Per cui considerando il teorema appena dimostrato, l'uscita si può rappresentare nel dominio della frequenza più semplicemente come un prodotto:

$$\begin{aligned} y(t) = x(t) * h(t) &= \int_{-\infty}^{+\infty} X(f) H(f) e^{2i\pi ft} df \\ Y(f) &= X(f) \cdot H(f) \end{aligned}$$

Per cui si può rappresentare molto più semplicemente l'uscita di un sistema nel dominio della frequenza, ovvero analizzando lo spettro dell'uscita.

Si considera un segnale x in entrata ad un filtro h :

$$\begin{aligned} h(t) &= \frac{1}{T} \text{sinc} \left(\frac{t}{T} \right) \\ x(t) &= \cos(2\pi f_0 t) \end{aligned}$$

Per la proprietà di scala:

$$\begin{aligned} H(f) &= \text{rect}(Tf) \\ X(f) &= \frac{1}{2}\delta(f - f_0) + \frac{1}{2}\delta(f + f_0) \\ Y(f) &= \frac{1}{2}\text{rect}(Tf)(\delta(f - f_0) + \delta(f + f_0)) \\ &= \frac{1}{2}\text{rect}(Tf_0)\delta(f - f_0) + \frac{1}{2}\text{rect}(-Tf_0)\delta(f + f_0) \end{aligned}$$

Dato un sistema definito dall'espressione:

$$\frac{d}{dt}y(t) + \alpha y(t) = x(t)$$

Si può semplificare l'analisi passando per il dominio della frequenza:

$$\begin{aligned} 2i\pi f Y(f) + \alpha Y(f) &= X(f) \\ Y(f) &= \frac{1}{\alpha + 2i\pi f} X(f) \end{aligned}$$

Quindi la funzione di trasferimento del sistema risulta essere:

$$H(f) = \frac{1}{\alpha + 2i\pi f}$$

E la sua antitrasformata è la risposta impulsiva del sistema, in questo caso un esponenziale unilatero:

$$h(t) = e^{-\alpha t}u(t)$$

5.13 Teorema di Parseval

Si considera una convoluzione z , ed il suo valore nell'origine:

$$\begin{aligned} z(t) &= x(t) * y(t) = \int_{-\infty}^{+\infty} x(t - \tau)y(\tau)d\tau = \int_{-\infty}^{+\infty} X(f)Y(f)e^{2i\pi ft}df \\ z(t) &= \int_{-\infty}^{+\infty} x(-\tau)y(\tau)d\tau = \int_{-\infty}^{+\infty} X(f)Y(f)df \end{aligned}$$

Si considera ora la convoluzione tra $x(t)$ e $y^*(-t)$, sempre calcolata nell'origine

$$\begin{aligned} z(t) &= \int_{-\infty}^{+\infty} x(\tau)y^*(-(t - \tau))d\tau = \int_{-\infty}^{+\infty} X(f)Y^*(f)e^{2i\pi ft}df \\ z(0) &= \int_{-\infty}^{+\infty} x(\tau)y^*(\tau)d\tau = \int_{-\infty}^{+\infty} X(f)Y^*(f)df \end{aligned}$$

Se si considera $y = x$, allora la convoluzione diventa un'auto-convoluzione. Calcolata nell'origine corrisponde all'energia di un segnale:

$$z(0) = \int_{-\infty}^{+\infty} x(\tau)x^*(\tau)d\tau = \int_{-\infty}^{+\infty} X(f)X^*(f)df$$

$$E_x = \int_{-\infty}^{+\infty} |x(\tau)|^2d\tau = \int_{-\infty}^{+\infty} |X(f)|^2df$$

Per cui l'energia di un segnale si calcola esattamente allo stesso modo sia nel dominio del tempo che nel dominio della frequenza.

5.14 Trasformata di Segnali Reali

Se un segnale $x(t)$ è reale, la sua trasformata di Fourier, gode delle seguenti proprietà:

$$x(t) \in \mathbb{R}$$

$$X(f) = \int_{-\infty}^{+\infty} x_1(t)e^{-2i\pi ft}dt = \int_{-\infty}^{+\infty} x_1(t) [\cos(2\pi ft) - i \sin(2\pi ft)] dt$$

$$\int_{-\infty}^{+\infty} x_1(t) \cos(2\pi ft)dt - i \int_{-\infty}^{+\infty} x_1(t) \sin(2\pi ft)dt$$

$$\Re\{X(f)\} = \int_{-\infty}^{+\infty} x_1(t) \cos(2\pi ft)dt$$

$$\Im\{X(f)\} = - \int_{-\infty}^{+\infty} x_1(t) \sin(2\pi ft)dt$$

La parte reale della trasformata di un segnale reale è pari, mentre la sua parte immaginaria è dispari:

$$\Re\{X(-f)\} = \Re\{X(f)\}$$

$$\Im\{X(-f)\} = -\Im\{X(f)\}$$

Per cui la trasformata di un segnale reale ha simmetria hermitiana:

$$X(-f) = \Re\{X(-f)\} + i\Im\{X(-f)\} = \Re\{X(f)\} - i\Im\{X(f)\} = X^*(f)$$

Se il segnale x è reale e pari, allora la sua trasformata è anch'essa reale e pari, poiché $\Im\{X(f)\} = 0$. Analogamente se x è reale e dispari, allora la sua trasformata è puramente immaginaria e dispari, poiché $\Re\{X(f)\} = 0$.

5.15 Trasformata di Segnali Periodici

Data l'espansione di Fourier di un segnale periodico x , di periodo T :

$$x(t) = \sum_{k=-\infty}^{+\infty} c_k e^{2i\pi kt/T}$$

La sua trasformata di Fourier corrisponde ad un treno di impulsi, centrati nei multipli della frequenza naturale $f_0 = 1/T$, di ampiezza pari al valore del coefficiente k -esimo:

$$X(f) = \sum_{k=-\infty}^{+\infty} c_k \delta\left(f - \frac{k}{T}\right)$$

La trasformata di un segnale periodico è sempre un treno di impulsi, moltiplicati ciascuno per un coefficiente c_k .

Si considera la formula del coefficiente di Fourier:

$$c_k = \frac{1}{T} \int_{-T/2}^{T/2} x(t) e^{-2i\pi kt/T} dt$$

Poiché considera un singolo componente nell'intervallo, si può ottenere lo stesso coefficiente, considerando il segnale $\dot{x}(t)$, replica del segnale $x(t)$ nel solo periodo centrato in $t = 0$, e nullo fuori dal periodo:

$$c_k = \frac{1}{T} \int_{-T/2}^{T/2} \dot{x}(t) e^{-2i\pi kt/T} dt = \frac{1}{T} \dot{X}\left(\frac{k}{T}\right)$$

Assume il valore della trasformata del segnale \dot{x} , rispetto alla frequenza $f_k = k/T$.

Si dimostra in questo modo, nella sezione successiva, che il treno campionario è uno dei pochi segnali che si auto-trasforma, insieme con la gaussiana.

6 Trasformata di Fourier Tempo Discreto

Si considera un filtro descritto da una risposta impulsiva $h(t)$, definita come la risposta $y(t) = x(t) * h(t)$ corrispondente ad un impulso in entrata $x(t) = u(t)$. Se viene inserita un'armonica nel sistema:

$$\begin{aligned} x(t) &= e^{2i\pi f_0 t} \\ y(t) &= h(t) * x(t) = \int_{-\infty}^{+\infty} h(\tau) e^{2i\pi f_0 (t-\tau)} d\tau = e^{2i\pi f_0 t} \int_{-\infty}^{+\infty} h(\tau) e^{2i\pi f_0 \tau} d\tau \\ H(f) &= \int_{-\infty}^{+\infty} h(\tau) e^{2i\pi f_0 \tau} d\tau \\ y(t) &= e^{2i\pi f_0 t} H(f_0) \end{aligned}$$

Si è definita la trasformata della risposta impulsiva la funzione di trasferimento del filtro. L'uscita del sistema in frequenza si esprime quindi come il prodotto tra le trasformate delle due entrate. Poiché agisce selettivamente sulle varie frequenze in entrata si definisce questo tipo di sistema filtro.

Si considera ora un filtro tempo discreto, descritto da una risposta impulsiva $h[n]$, definita come nel continuo dall'uscita del sistema ad un impulso in entrata. L'uscita $y[n]$ di un sistema tempo discreto si ottiene come la convoluzione tra l'entrata $x[n]$ e la risposta impulsiva:

$$y[n] = x[n] * h[n]$$

Continuando le analogie con il tempo continuo, sarà quindi possibile riportare questa relazione in frequenza, considerando un'armonica tempo discreta in entrata:

$$x[n] = e^{2i\pi f_0 nT}$$

Poiché spesso un segnale tempo discreto corrisponde ad un segnale tempo continuo $x(t)$ campionato ad intervalli regolari T , creando così una sequenza di valori equamente distribuiti rispetto al tempo $x[n]$. Per cui questo segnale viene definito rispetto al tempo di campionamento, periodico, T . Si considera ora l'uscita del sistema data quest'entrata:

$$y[n] = e^{2i\pi f_0 nT} * h[n] = \sum_{k=-\infty}^{+\infty} h[k] e^{2i\pi f_0 (n-k)T} = e^{2i\pi f_0 nT} \sum_{k=-\infty}^{+\infty} h[k] e^{-2i\pi f_0 kT}$$

Si definisce quindi la trasformata di Fourier discreta come la sommatoria così ottenuta, equivalente alla funzione di trasferimento tempo discreto della risposta impulsiva $h[n]$:

$$\begin{aligned} H(f_0) &= \sum_{k=-\infty}^{+\infty} h[k] e^{-2i\pi f_0 kT} \\ y[n] &= e^{2i\pi f_0 nT} H(f_0) \end{aligned}$$

Analogamente al tempo continuo, il sistema filtra l'armonica in entrata rispetto alla funzione di trasferimento del sistema. La prima informazione ricavabile da questo processo è che la trasformata

di Fourier di una sequenza di valori, il segnale in discreto, è una funzione continua, nella variabile f_0 . Per cui dato un generico segnale $x[n]$, la sua trasformata si ottiene come:

$$\mathcal{F}\{x[n]\} = \sum_{k=-\infty}^{+\infty} x[k]e^{-2i\pi f k T} = X(f)$$

Questo segnale risultante è periodico e di periodo $1/T$, si dimostra considerando la trasformata ritardata di un fattore $1/T$:

$$X\left(f - \frac{1}{T}\right) = \sum_{k=-\infty}^{+\infty} x[k]e^{2i\pi(f-1/T)T} = \sum_{k=-\infty}^{+\infty} x[k]e^{-2i\pi f k T} \overset{1}{=} X(f)$$

Per analizzare un segnale periodico in frequenza, si considera la frequenza normalizzata Φ , definita come il prodotto tra la frequenza ed il reciproco del periodo:

$$\Phi = TF$$

La funzione di trasferimento può essere espressa come:

$$X(\Phi) = \sum_{k=-\infty}^{+\infty} x[k]e^{-2i\pi k \Phi}$$

La funzione misurata rispetto alla frequenza normalizzata ha periodo unitario. Se la trasformata tempo discreta è un segnale periodico rispetto alla frequenza, allora per confronto diretto è la sua stessa rappresentazione di Fourier, nel dominio della frequenza di periodo $1/T$:

$$X(f) = \sum_{k=-\infty}^{+\infty} x[k]e^{-2i\pi k f T} = \sum_{k=-\infty}^{+\infty} c_k e^{-2i\pi k f T}$$

$$c_k = x[k]$$

La sequenza stessa coincide esattamente con i coefficienti della serie di Fourier del segnale trasformata. Si considera ora la definizione di un coefficiente di Fourier, per ottenere la relazione inversa, ovvero l'antitrasformata dal dominio della frequenza al dominio tempo discreto:

$$c_k = T \int_{-1/2T}^{1/2T} X(f) e^{2i\pi k f T} df = x[k]$$

6.1 Trasformate Notevoli

Si considera un impulso discreto $\delta[n]$, e si vuole calcolare la sua trasformata di Fourier tramite la definizione:

$$X(f) = \sum_{k=-\infty}^{+\infty} \delta[k] e^{2i\pi f k T} = \delta[0] e^{-2i\pi 0 f T} = 1$$

Poiché l'unico campione non nullo dell'impulso si trova in $k = 0$, e l'armonica assume valore unitario. Quindi la trasformata assume valore unitario e costante.

Si considera un segnale discreto, analogo ad una finestra traslata, che presenta campioni di valore unitario da $k = 0$, fino a $k = N - 1$. La sua trasformata è quindi:

$$X(f) = \sum_{k=0}^{N-1} 1 \cdot e^{-2i\pi k f T}$$

Corrisponde ad una somma di potenze di base $x = e^{-2i\pi f T}$, per cui converge ad un valore:

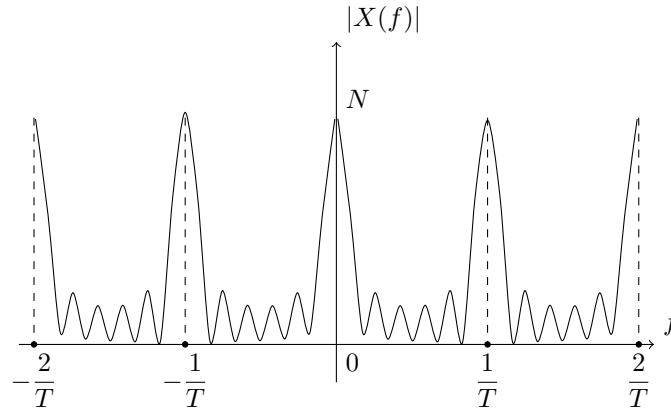
$$X(f) = \sum_{k=0}^{N-1} x^k = \frac{1 - x^N}{1 - x} = \frac{1 - e^{-2i\pi N f T}}{1 - e^{-2i\pi f T}}$$

$$\frac{e^{-i\pi N f T}}{e^{-i\pi f T}} \frac{e^{i\pi N f T} - e^{-i\pi N f T}}{e^{i\pi f T} - e^{-i\pi f T}} = e^{-i\pi(N-1)fT} \frac{\sin(\pi f N T)}{\sin(\pi f T)}$$

Il modulo della trasformata corrisponde ad un rapporto tra due seni:

$$|X(f)| = \frac{\sin(\pi f N T)}{\sin(\pi f T)}$$

Il segnale si annulla ogni multiplo del fattore $1/NT$, un valore massimo N per $f = 0$, ed ha un periodo di $1/T$:

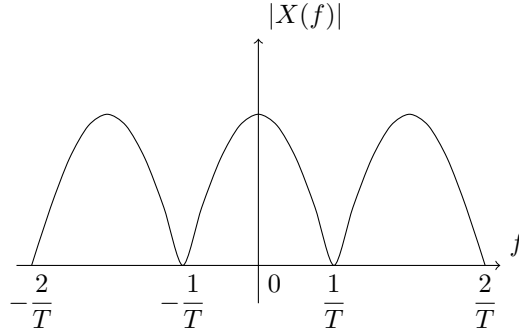


Si considerano due campioni in $k = 0, 1$. La trasformata corrispondente si ottiene come:

$$x[n] = \delta[n] + \delta[n - 1]$$

$$X(f) = \sum_{k=0}^1 e^{-2i\pi k f T} = 1 + e^{-2i\pi f T} = e^{-i\pi f T} (e^{i\pi f T} + e^{-i\pi f T}) = 2e^{-i\pi f T} \cos(\pi f T)$$

$$|X(f)| = 2 \cos(\pi f T)$$

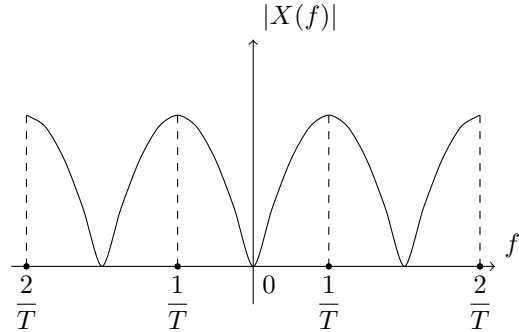


Questa trasformata corrisponde ad un filtro passa basso, ovvero filtra le alte frequenze, e permette alle basse frequenze di passare. Si considera invece la differenza tra due impulsi, la sua trasformata corrisponde ad un filtro passa alto:

$$x[n] = \delta[n] - \delta[n - 1]$$

$$X(f) = \sum_{k=0}^1 e^{-2i\pi k f T} = 1 - e^{-2i\pi f T} = e^{-i\pi f T} (e^{i\pi f T} - e^{-i\pi f T}) = 2ie^{-i\pi f T} \sin(\pi f T)$$

$$|X(f)| = 2 \sin(\pi f T)$$



Data una trasformata di Fourier X :

$$X(f) = \text{rect}\left(\frac{f}{2f_c}\right)$$

Non può essere la trasformata di una sequenza, poiché deve essere necessariamente periodica. Per cui deve essere espressa come un treno di finestre:

$$X(f) = \sum_{k=-\infty}^{\infty} \text{rect}\left(\frac{f - k/T}{2f_c}\right)$$

Per determinare la sequenza associata a questa trasformata si applica l'integrale di antitrasformazione:

$$x[n] = T \int_{-1/2T}^{1/2T} \text{rect}\left(\frac{f}{2f_0}\right) e^{2i\pi n f T} df = T \int_{-f_c}^{f_c} e^{2i\pi n f T} df$$

$$\left[T \frac{e^{2i\pi n f T}}{2i\pi f T} \right]_{-f_c}^{f_c} = \frac{2f_c T}{2f_c T} \frac{\sin(2\pi n f_c T)}{\pi n} = 2f_c T \text{sinc}(2n f_c T)$$

6.2 Proprietà del Valor Medio

Il valor della trasformata di Fourier calcolata in $f = 0$ corrisponde al valor medio della sequenza di campioni:

$$X(0) = \sum_{k=-\infty}^{+\infty} x[k]$$

Analogamente vale la proprietà duale; il valore del campione in $k = 0$, corrisponde al valore medio della trasformata:

$$x[0] = \int_{-1/2T}^{1/2T} X(f) df$$

6.3 Traslazione nel Tempo Discreto ed in Frequenza

Dato un segnale tempo discreto $x[n]$ e la sua trasformata $X(f)$, si considera un ritardo di n_0 campioni e si calcola la sua trasformata rispetto alla trasformata del segnale non traslato:

$$\mathcal{F}\{x[n - n_0]\} = \sum_{n=-\infty}^{+\infty} x[n - n_0] e^{-2i\pi f n T} = e^{-2i\pi f n_0 T} \sum_{m=-\infty}^{+\infty} x[m] e^{-2i\pi f m T} = X(f) e^{-2i\pi f n_0 T}$$

Si considera la proprietà duale della traslazione in frequenza, nota una sequenza di campioni $x[n]$ e la sua trasformata di Fourier $X(f)$:

$$\mathcal{F}\{x[n] e^{2i\pi f_0 n T}\} = \sum_{k=-\infty}^{+\infty} x[k] e^{2i\pi f_0 k T} e^{-2i\pi f k T} = \sum_{k=-\infty}^{+\infty} x[k] e^{-2i\pi (f - f_0) k T} = X(f - f_0)$$

6.4 Teorema della Convoluzione

Data un segnale y convoluzione tra due segnali tempo discreti x e h :

$$y[n] = x[n] * h[n] = \sum_{k=-\infty}^{+\infty} x[k] h[n - k]$$

Applicando la definizione si ottiene:

$$Y(f) = \sum_{n=-\infty}^{+\infty} y[n]e^{-2i\pi n f T} = \sum_{n=-\infty}^{+\infty} \left(\sum_{k=-\infty}^{+\infty} x[k]h[n-k] \right) e^{-2i\pi n f T}$$

Si applica la sostituzione $m = n - k$:

$$Y(f) = \sum_{k=-\infty}^{+\infty} \sum_{m=-\infty}^{+\infty} x[k]h[m]e^{-2i\pi k f T} e^{-2i\pi m f T} = \sum_{k=-\infty}^{+\infty} x[k] \left(\sum_{m=-\infty}^{+\infty} h[m]e^{-2i\pi m f T} \right) e^{-2i\pi k f T}$$

$$Y(f) = \left(\sum_{k=-\infty}^{+\infty} x[k]e^{-2i\pi k f T} \right) H(f) = X(f)H(f)$$

Dato un segnale y prodotto tra due segnali tempo discreti x e h :

$$y[n] = x[n] \cdot h[n]$$

Si vuole calcolare la trasformata di Fourier Y nota X e H . Si esprime Y tramite la definizione:

$$Y(f) = \sum_{n=-\infty}^{+\infty} x[n]h[n]e^{-2i\pi n f T}$$

Si esprime il segnale x come l'antitrasformata del suo spettro in frequenza:

$$Y(f) = \sum_{n=-\infty}^{+\infty} \left(T \int_{-1/2T}^{1/2T} X(\theta) e^{2i\pi n \theta T} d\theta \right) h[n] e^{-2i\pi n f T}$$

$$T \int_{-1/2T}^{1/2T} X(\theta) \left(\sum_{n=-\infty}^{+\infty} h[n] e^{-2i\pi n (f-\theta) T} \right) d\theta$$

$$Y(f) = T \int_{-1/2T}^{1/2T} X(\theta) H(f-\theta) d\theta$$

6.4.1 Convoluzione Circolare

Questa operazione non corrisponde ad una convoluzione tra due segnali periodici X e H , poiché la loro convoluzione è data dalla convoluzione tra i due segnali \overline{X} e \overline{H} :

$$X(f) * H(f) = \int_{-\infty}^{+\infty} \overline{X}(\theta) \overline{H}(f-\theta) d\theta$$

Questi segnali rappresentano il contenuto informativo in un singolo periodo $1/T$, sono le basi o repliche che vengono riprodotte ad ogni periodo:

$$X(f) = \sum_{n=-\infty}^{+\infty} \bar{X}\left(f - \frac{n}{T}\right)$$

$$H(f) = \sum_{k=-\infty}^{+\infty} \bar{H}\left(f - \frac{k}{T}\right)$$

L'operazione ottenuta precedentemente si indica come convoluzione circolare, tra due segnali periodici di periodo uguale $1/T$. Si ottiene come l'integrale di convoluzione tra i due segnali su un unico periodo, moltiplicato per l'inverso del periodo:

$$X(f) \circledast H(f) = T \int_{-1/2T}^{1/2T} X(\theta) H(f - \theta) d\theta$$

Si dimostra ora che la convoluzione tra due segnali periodici X e H , corrisponde esattamente alla convoluzione circolare tra i due, periodicizzata di periodo pari al periodo dei due segnali originali.

Si considera la convoluzione \bar{Y} tra queste repliche si ottiene come:

$$\bar{X}(f) * \bar{H}(f) = \int_{-\infty}^{+\infty} \bar{X}(\theta) \bar{H}(f - \theta) d\theta = \bar{Y}(f)$$

Si considera la convoluzione circolare Y tra i due segnali X e H , esprimendoli come treni di repliche:

$$Y(f) = T \int_{-1/2T}^{1/2T} X(\theta) H(f - \theta) d\theta = T \sum_{n=-\infty}^{+\infty} \sum_{k=-\infty}^{+\infty} \int_{-1/2T}^{1/2T} \bar{X}\left(\theta - \frac{n}{T}\right) \bar{H}\left(f - \theta - \frac{k}{T}\right) d\theta$$

Si applica la sostituzione $\theta' = \theta - n/T$:

$$Y(f) = T \sum_{n=-\infty}^{+\infty} \sum_{k=-\infty}^{+\infty} \int_{-1/2T-n/T}^{1/2T-n/T} \bar{X}(\theta') \bar{H}\left(f - \theta' - \frac{k+n}{T}\right) d\theta'$$

Il segnale $\bar{X}(\theta')$ assume valori non nulli solo nel periodo centrato in $f = 0$, per cui la sommatoria su n fornisce contributi nulli per tutti i valori di n eccetto $n = 0$

$$Y(f) = T \sum_{k=-\infty}^{+\infty} \int_{-1/2T}^{1/2T} \bar{X}(\theta') \bar{H}\left(f - \theta' - \frac{k}{T}\right) d\theta'$$

Le repliche \bar{X} e \bar{H} sono non nulle solo all'interno del periodo base, per cui si possono espandere gli intervalli di integrazione della convoluzione circolare arbitrariamente ottenendo:

$$Y(f) = T \sum_{k=-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} \bar{X}(\theta') \bar{H}\left(f - \theta' - \frac{k}{T}\right) d\theta'$$

Questa modifica può essere attuata a scopo di calcolo, e non influisce sul risultato finale. Si è quindi ottenuta la convoluzione circolare tra i due segnali X e H , traslata di un fattore k/T :

$$Y(f) = T \sum_{k=-\infty}^{+\infty} \bar{Y} \left(f - \frac{k}{T} \right)$$

Si è dimostrato che la convoluzione tra due segnali periodici, di periodo uguale, può essere espressa come la loro convoluzione circolare periodicizzata con lo stesso periodo dei due segnali, e moltiplicata per l'inverso del periodo:

$$X(f) * H(f) = T \sum_{k=-\infty}^{+\infty} X(f) \otimes H(f - k/T) \quad (6.4.1)$$

6.5 Teorema di Parseval

Prima di dimostrare il teorema di Parseval, si determina la trasformata del coniugato di un segnale noto y :

$$y[n] \rightarrow Y(f)$$

Si esprime tramite la definizione:

$$\sum_{n=-\infty}^{+\infty} y^*[n] e^{-2i\pi n f T} = \left[\sum_{n=-\infty}^{+\infty} y[n] e^{2i\pi n f T} \right]^* = Y^*(-f)$$

Si considera il duale del teorema della convoluzione:

$$\sum_{n=-\infty}^{+\infty} y[n] x[n] e^{-2i\pi n f T} = T \int_{-1/2T}^{1/2T} Y(\theta) X(f - \theta) d\theta$$

Si pone $f = 0$:

$$\sum_{n=-\infty}^{+\infty} y[n] x[n] = T \int_{-1/2T}^{1/2T} Y(\theta) X(-\theta) d\theta$$

Si considera ora $y = y^*$:

$$\sum_{n=-\infty}^{+\infty} y^*[n] x[n] = T \int_{-1/2T}^{1/2T} Y^*(-\theta) X(-\theta) d\theta$$

Si sostituisce ora $x = y$:

$$\begin{aligned} \sum_{n=-\infty}^{+\infty} x^*[n] x[n] &= T \int_{-1/2T}^{1/2T} X^*(-\theta) X(-\theta) d\theta \\ \sum_{n=-\infty}^{+\infty} |x[n]|^2 &= T \int_{-1/2T}^{1/2T} |X(\theta)|^2 d\theta \end{aligned}$$

Per cui l'energia di un segnale x si può calcolare sia nel tempo discreto che nel dominio della frequenza:

$$E_x = \sum_{n=-\infty}^{+\infty} |x[n]|^2 = T \int_{-1/2T}^{1/2T} |X(f)|^2 df \quad (6.5.1)$$

6.6 Teorema della Correlazione

Si considera la correlazione tra due segnali tempo discreti x e y , e si esprime rispetto alla convoluzione:

$$R_{xy}[n] = x[n] \otimes y[n] = \sum_{k=-\infty}^{+\infty} x[n+k]y^*[k]$$

Si vuole calcolare la trasformata del segnale correlazione, tramite la definizione:

$$\sum_{n=-\infty}^{+\infty} \sum_{k=-\infty}^{+\infty} x[n+k]y^*[k]e^{-2i\pi n f T}$$

Si applica la sostituzione $m = n + k$:

$$\sum_{k=-\infty}^{+\infty} y^*[k] \left(\sum_{m=-\infty}^{+\infty} x[m]e^{-2i\pi m f T} \right) e^{2i\pi k f T} = X(f) \sum_{k=-\infty}^{+\infty} y^*[k]e^{2i\pi k f T} = X(f)Y^*(f)$$

Nel caso in cui $y = x$, allora l'autocorrelazione ha una trasformata di Fourier pari al modulo al quadrato della sua trasformata:

$$R_{xx}[n] \rightarrow X(f)X^*(f) = |X(f)|^2$$

6.7 Campionamento

Un segnale introdotto precedentemente necessario per il campionamento di un segnale è il treno di delta, esprimibile tramite serie di Fourier, poiché periodico:

$$\pi(t) = \sum_{n=-\infty}^{+\infty} \delta(f - nT) = \sum_{k=-\infty}^{+\infty} c_k e^{2i\pi n t / T}$$

I suoi coefficienti si esprimono come:

$$c_k = \frac{1}{T} \int_{-T/2}^{T/2} \pi(t) e^{-2i\pi n t / T} dt = \frac{1}{T} \int_{-T/2}^{T/2} \delta(t) e^{-2i\pi n t / T} dt = \frac{1}{T} e^{-2i\pi n 0 / T} = 1$$

Un treno di delta rappresenta una serie armonica, di ragione $e^{2i\pi t/T}$. La sua trasformata si ottiene come:

$$\Pi(f) = \sum_{n=-\infty}^{+\infty} e^{-2i\pi n f T} = \sum_{k=-\infty}^{+\infty} \frac{1}{T} \delta\left(f - \frac{k}{T}\right)$$

La sua trasformata è quindi anch'essa un treno campionario, con ogni impulso distanziato di un fattore $1/T$ in frequenza.

Per campionare un segnale si considera un ADC, “Analog to Digital Converter”, un circuito composto da un interruttore che si chiude ad intervalli regolari per misurare il valore in entrata:



Si indica il segnale campionato con $x_c(t)$, mentre il segnale originario con $x(t)$:

$$x_c(t) = x(t)\pi(t) = \sum_{n=-\infty}^{+\infty} x(t)\delta\left(t - \frac{n}{T}\right) = \sum_{n=-\infty}^{+\infty} x(nT)\delta\left(t - \frac{n}{T}\right)$$

Il segnale campionato è un segnale tempo continuo, ma si comporta a tutti gli effetti come fosse una sequenza di valori $x[n]$ tempo discreto.

Si considera ora un campionario nel dominio della frequenza:



Nel dominio della frequenza il segnale campionato si ottiene come:

$$x_c(t) = x(t)\pi(t) = \sum_{n=-\infty}^{+\infty} x(nT)\delta(t - nT)$$

$$X_c(f) = X(f) * \Pi(f) = \sum_{n=-\infty}^{+\infty} x(nT)e^{-2i\pi n f T}$$

$$X(f) * \Pi(f) = X(f) * \frac{1}{T} \sum_{n=-\infty}^{+\infty} \delta\left(f - \frac{n}{T}\right) = \frac{1}{T} \sum_{n=-\infty}^{+\infty} X\left(f - \frac{n}{T}\right)$$

Per cui la trasformata del segnale campionato è un segnale periodico nella frequenza, di periodo $1/T$. La trasformata di Fourier di una sequenza coincide con la trasformata di Fourier di un segnale campionato. Quando le repliche del segnale si sovrappongono, avviene un fenomeno noto come “aliasing”, dove a frequenze alte si perdono delle informazioni, poiché si sovrappone con la replica del periodo successivo a basse frequenze.

Si considera una sequenza $x[n]$ e la sua trasformata:

$$x[n] \rightarrow X_c(f) = \sum_{n=-\infty}^{+\infty} x[n]e^{-2i\pi n f T}$$

Si può rappresentare la sequenza come un segnale tempo continuo x ad intervalli regolari T , chiamato tempo di campionamento:

$$\begin{aligned} x[n] &= x(nT) \\ t &= nT \\ x(t) \end{aligned}$$

Per evitare di calcolare la sommatoria si considera la trasformata di questo segnale da cui si è estratta la sequenza:

$$x(t) \rightarrow X(f)$$

Per esprimere la trasformata della sequenza si replica questa trasformata ad intervalli $1/T$ in frequenza:

$$X_c(f) = \frac{1}{T} \sum_{n=-\infty}^{+\infty} X\left(f - \frac{n}{T}\right)$$

6.8 Densità Spettrale di Energia

Per gli integrali tempo continui l'energia di un segnale è definita come:

$$E_x = \int_{-\infty}^{+\infty} |x(t)|^2 dx = \int_{-\infty}^{+\infty} |X(f)|^2 df$$

Mentre per i segnali discreti l'energia viene definita come:

$$E_x = \sum_{n=-\infty}^{+\infty} |x[n]|^2$$

La trasformata di Fourier dell'autocorrelazione di un segnale x è pari alla sua energia:

$$R_{xx}[n] = \sum_{k=-\infty}^{+\infty} x[n+k]x^*[k] \rightarrow X(f)X^*(f) = |X(f)|^2$$

Per cui si può esprimere tramite la sua antitrasformata:

$$R_{xx}[n] = T \int_{-1/2T}^{1/2T} |X(f)|^2 e^{2i\pi n f T} df$$

Per un ritardo nullo $n = 0$, l'autocorrelazione corrisponde all'energia di un segnale x :

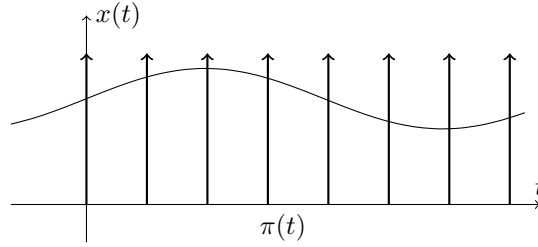
$$R_{xx}[n] = T \int_{-1/2T}^{1/2T} |X(f)|^2 df = E_x$$

Per cui si definisce la densità spettrale di energia l'argomento dell'integrale $|X(f)|^2$, poiché rappresenta la densità dell'energia di un segnale ad ogni sua frequenza.

6.9 Teorema del Campionamento

Si considera un sistema di campionamento ADC che prende in ingresso un segnale $x(t)$ tempo continuo, ed ha in uscita un segnale $x_c(t)$, pari ad una sommatoria di impulsi estratti dal segnale tempo continuo, ad intervalli regolari del periodo di campionamento T_c :

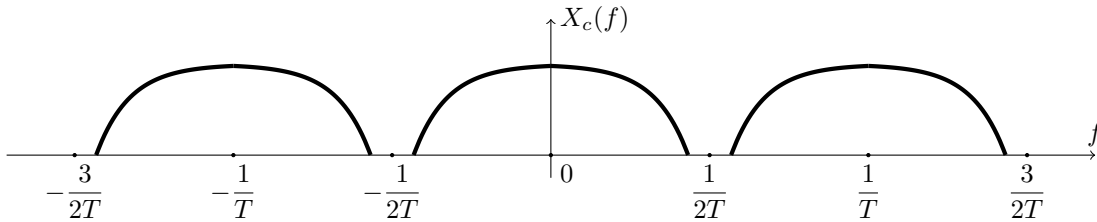
$$x_c(t) = x(t)\pi(t) = x(t) \sum_{n=-\infty}^{+\infty} \delta(t - nT_c) = \sum_{n=-\infty}^{+\infty} x(nT) \delta(t - nT) = \sum_{n=-\infty}^{+\infty} x[n] \delta(t - nT)$$



Nel dominio della frequenza lo spettro del segnale si periodizza, ovvero corrisponde ad una serie di repliche di periodo $1/T_c$:

$$X_c(f) = X(f) * \Pi(f) = \frac{1}{T} \sum_{n=-\infty}^{+\infty} X(f) \delta\left(f - \frac{n}{T}\right) = \frac{1}{T} \sum_{n=-\infty}^{+\infty} X\left(f - \frac{n}{T}\right) = \sum_{n=-\infty}^{+\infty} x[n] e^{-2i\pi n f T}$$

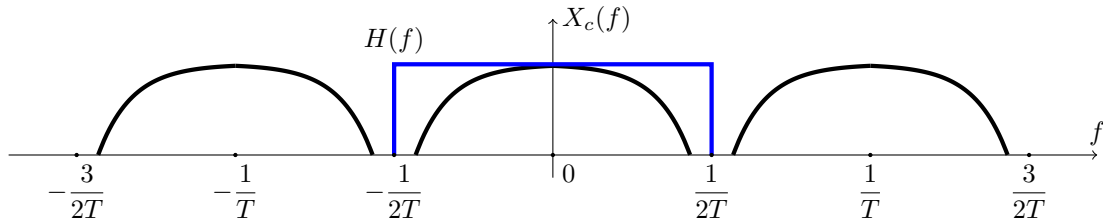
Nel dominio della frequenza si ottiene lo spettro periodizzato con passo $1/T$.



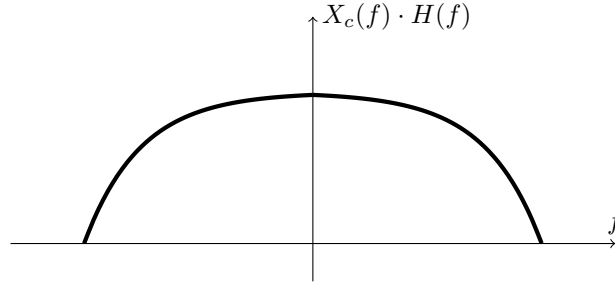
Il teorema del campionamento fornisce una legge per ricostruire una sequenza di campioni in un segnale tempo continuo, con la minima perdita di informazione dal segnale originario campionato. Il teorema del campionamento o teorema di Shannon afferma che si può ricostruire perfettamente il segnale originario, soddisfatte una serie di condizioni, considerando solamente un'insieme finito di campioni, e non l'intera sequenza.

Per ricostruire una sequenza di valori si utilizza un filtro DAC “Digital to Analog Converter”. Nel dominio della frequenza, poiché lo spettro del segnale campionato è una ripetizione del segnale originario, è sufficiente considerare una singola ripetizione. Per cui la funzione di trasferimento del filtro è una finestra:

$$H(f) = T \operatorname{rect}(Tf)$$



In questo modo l'uscita del filtro corrisponde alla trasformata del segnale originario non campionato.



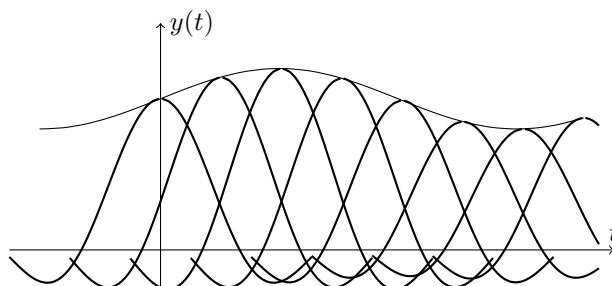
Questo filtro è un passa basso ideale. Nel dominio del tempo questo filtro viene descritto da una risposta impulsiva seno cardinale:

$$h(t) = \operatorname{sinc}\left(\frac{t}{T}\right)$$

L'uscita nel dominio del tempo è quindi la convoluzione tra la sequenza e la risposta impulsiva del filtro:

$$y(t) = \sum_{n=-\infty}^{+\infty} [x[n]\delta(t - nT)] * \operatorname{sinc}\left(\frac{t}{T}\right) = \sum_{n=-\infty}^{+\infty} x[n]\operatorname{sinc}\left(\frac{t - nT}{T}\right)$$

Per ricostruire un segnale campionato quindi si considerano le somme tra infiniti seni cardinali di ampiezza pari al valore del campione e traslati di un fattore corrispondente.



Per $t = 0$ solo la sinc non traslata da un contributo non nullo, poiché tutte le altre si annullano per valori interi. Ciò è valido per ogni altro valore intero di tempo, dove l'unico contributo non nullo coincide con il valore del campione estratto in quel tempo. In questo modo si può ricostruire il segnale originario mantenendo lo stesso contenuto informativo, mantenendo solamente una sequenza di valori, campionati dal segnale originario.

Per ricostruire il segnale bisogna avere un filtro di base abbastanza elevata per contenere il segnale ripetuto. Inoltre è necessario che i segnali ripetuti in frequenza non siano sovrapposti tra di loro, altrimenti si verifica il fenomeno noto come aliasing. Tutti i segnali reali presentano uno spettro di banda infinito, ma per poter applicare il teorema del campionamento bisogna avere necessariamente un segnale limitato in banda, per cui lo spettro di un segnale reale si considera nullo dopo una certa frequenza, chiamata frequenza massima. Per cui prima di digitalizzare il segnale si filtra per limitare la banda del segnale. Analogamente bisogna utilizzare un tempo di campionamento abbastanza ridotto per non sovrapporre le repliche del segnale in frequenza.

La minore frequenza di campionamento possibile affinché non sia presente aliasing corrisponde a due volte la frequenza massima dello spettro del segnale. Questa condizione si chiama criterio di Nyquist:

$$f_c > 2f_{max}$$

$$T_c < \frac{1}{2f_{max}}$$

La frequenza massima dipende dal segnale, mentre il tempo di campionamento viene scelto arbitrariamente per soddisfare il criterio di Nyquist. Quando la frequenza di campionamento coincide con la frequenza di Nyquist le due repliche coincidono al valore $f = f_{max}$.

Nel processamento di segnali audio si considera una banda di $4kHz$, per cui nella tecnica PCM "Pulse Code Modulation" si campiona ad una frequenza di $8kHz$. Ad ogni valore della sequenza vengono assegnati 8 bit, per cui per un segnale audio vengono trasmessi $64k$ bit al secondo. Quando non bisogna campionare in tempo reale, si usa una frequenza di campionamento che copra la frequenza massima udibile dall'orecchio umano, pari a $20kHz$, per cui i CD Rom adoperano una frequenza di campionamento pari a $44,1kHz$, mentre i DVD campionano fino ad un massimo di

$96kHz$. La frequenza di Nyquist quindi dipende dal tipo di segnale che si vuole processare, si studieranno in seguito più approfonditamente metodi di processamento di segnali.

7 Fenomeni Aleatori

7.1 Teoria della Probabilità

I processi aleatori sono processi il cui valore non è noto a priori. Sono note invece le procedure dell'avvenimento di quell'evento e quindi la probabilità assuma un determinato stato.

I risultati di un fenomeno aleatorio sono univocamente definiti e devono essere completi, si definiscono questo tipo di eventi: eventi elementari. L'insieme di tutti i possibili eventi si chiama spazio degli eventi (semplici), in questo spazio sono presenti altri eventi non semplici. Si definisce prova l'esecuzione delle procedure definite dall'evento aleatorio, si dice ripetizione una prova ripetuta più volte. Il risultato di una prova può essere favorevole o non favorevole.

Si definisce l'insieme dei possibili risultati di un evento con il simbolo \mathcal{E} :

$$\mathcal{E} := \{\} \quad (7.1.1)$$

In uno spazio \mathbb{R}^n , e si crea una corrispondenza tra un evento ed un elemento appartenente all'insieme \mathbb{R}^n , definito da un vettore di dimensione n : $\underline{x} = (x_1, \dots, x_n) \in \mathbb{R}^n$. Si definisce il risultato di una prova la variabile X , si associa questo valore ad un elemento dello spazio \mathbb{R}^n . Questa variabile può essere discreta o continua, vettoriale o scalare, sulla base del risultato associato, e le procedure attuate per arrivare a quel risultato.

Si definisce Ω l'insieme di tutti i possibili risultati di un evento, chiamato spazio degli eventi semplici.

Si definisce la funzione probabilità con un approccio frequentistico. Si considera una serie di ripetizioni, e si considera il risultato favorevole delle singole prove N_E , diviso per tutte le ripetizioni N effettuate, per valori abbastanza grandi di ripetizioni questo valore tende alla frequenza dell'evento E :

$$f_E = \lim_{N \rightarrow \infty} \frac{N_E}{N}$$

Questa definizione frequentistica si basa sulla legge dei grandi numeri della statistica. Questo valore tende al valore della probabilità dell'evento E . Questo rapporto per definizione è minore o uguale ad uno, per cui la probabilità che un evento si verifichi deve essere anch'essa minore uguale ad uno:

$$P_r\{\mathcal{E}\} \leq 1$$

Si dice un evento certo quando la sua probabilità corrisponde ad uno, per cui l'evento \mathcal{E} o coincide con l'insieme degli eventi semplici Ω , oppure lo include. Si dice un evento impossibile quando la sua probabilità coincide a zero, ovvero nessuna ripetizione soddisfa questo caso. Per cui per un qualsiasi evento la sua probabilità appartiene all'insieme $[0, 1]$: $P_r\{\mathcal{E}\} \in [0, 1]$.

Si considera un insieme di eventi disgiunti, se gli eventi sono semplici, necessariamente sono disgiunti. Nota la probabilità dei singoli eventi, la probabilità che avvengano tutti gli eventi corrisponde alla somma delle probabilità dei singoli eventi:

$$P_r\{\mathcal{E}\} = \sum_{n=1}^{\dim \mathcal{E}} P_r\{e_i\}$$

Se gli eventi non sono disgiunti, allora la probabilità che avvenga un evento dipende dagli eventi che sono accaduti precedentemente.

Si definisce ora la probabilità sulla base di un approccio assiomatico. Si considerano quattro assiomi:

- La probabilità di un evento deve essere maggiore o uguale di zero: $P(A) \geq 0$;
- La probabilità di un evento certo deve essere uguale ad uno: $P(\Omega) = 1$;
- La probabilità dell'unione di due eventi disgiunti corrisponde alla somma delle probabilità dei due eventi: $P(A \cup B) = P(A) + P(B)$;
- La probabilità dell'unione di eventi disgiunti corrisponde alla somma delle probabilità dei singoli eventi: $P\left(\bigcup_{i=1}^k A_i\right) = \sum_{i=1}^k P(A_i)$;

Si associa ad ogni evento un insieme, e si trattano come fossero degli insieme interni allo spazio degli eventi Ω . Si definiscono due eventi A e B disgiunti se la loro sovrapposizione produce un insieme vuoto:

$$A \cap B = \emptyset$$

Per cui è possibile che avvengano entrambi, poiché la probabilità della loro intersezione non è nulla.

Si considerano ora una serie di teoremi derivati da questi quattro assiomi: Si definisce la probabilità che avvenga un evento di insieme nullo, come impossibile:

$$P(\emptyset) = 0$$

Si definisce l'evento complementare \bar{A} all'interno dello spazio degli eventi di A la probabilità che l'evento A non avvenga, e si ottiene come:

$$P(\bar{A}) = P(\Omega) - P(A) = 1 - P(A)$$

Se due eventi non sono disgiunti la probabilità che si verifichi uno dei due corrisponde alla somma delle due probabilità tolta la probabilità che avvengano entrambi:

$$P(A \cup B) = P(A) + P(B) - P(A \cap B)$$

Si definisce la probabilità condizionata, la probabilità che accada un evento A quando è accaduto B :

$$P(A|B) = \frac{P(A \cap B)}{P(B)}$$

Il teorema delle probabilità totali afferma che se una serie di eventi B_i (disgiunti) completa lo spazio degli eventi Ω , allora la probabilità che avvenga un evento A si ottiene tramite la seguente espressione:

$$P(A) = \sum_{i=1}^N P(A|B_i)P(B_i) = \sum_{i=1}^N \frac{P(A \cap B_i)}{P(B_i)}P(B_i) = \sum_{i=1}^N P(A \cap B_i) = P(A \cap \Omega) = P(A)$$

Il teorema di Bayes afferma che la probabilità che avvenga A dato B e la probabilità che avvenga B dato A sono legate tra di loro dalla seguente espressione:

$$P(A|B)P(B) = P(B|A)P(A)$$

Con questo teorema si può risolvere il problema di Monty Hall. Si considera la scelta di una delle tre porte A_1 , A_2 e A_3 , mentre la scelta a posteriori di una delle due porte rimanenti B . Si considera come prima scelta la porta A_1 , e si mostra che il premio non si trovi dietro la porta A_3 . Si calcola la probabilità che il premio si trovi dietro la porta A_1 :

$$P(A_1) = \frac{1}{3} = P(A_2) = P(A_3)$$

$$P(A_1|B) = \frac{P(B|A_1)P(A_1)}{P(B)} = \frac{\frac{1}{2} \cdot \frac{1}{3}}{\frac{1}{2}}$$

Sapendo che non può scegliere la porta che contiene il premio, si esprime la probabilità $P(B)$ tramite il teorema delle probabilità totali:

$$P(B) = P(B|A_1)P(A_1) + P(B|A_2)P(A_2) + P(B|A_3)P(A_3) = \frac{1}{2} \cdot \frac{1}{3} + 1 \cdot \frac{1}{3} + 0 \cdot \frac{1}{3} = \frac{1}{2}$$

$$P(A_1|B) = \frac{\frac{1}{2} \cdot \frac{1}{3}}{\frac{1}{2}} = \frac{1}{3}$$

Invece la probabilità si trovi dietro alla porta A_2 :

$$P(A_2|B) = \frac{1 \cdot \frac{1}{3}}{\frac{1}{2}} = \frac{2}{3}$$

Mentre la probabilità si trovi dietro alla porta A_3 è nulla, poiché è stato mostrato non si trovi là:

$$P(A_3|B) = 0$$

7.2 Variabili Aleatorie

Si definisce la variabile aleatoria X una rappresentazione matematica di un problema espresso tramite il linguaggio, mentre si considera una determinazione x , un possibile valore assunto dalla variabile aleatoria X . Si vuole quindi calcolare la probabilità che la variabile aleatoria assuma un certo valore x :

$$P(X = x)$$

Lo spazio di valori che può assumere la variabile aleatoria può essere discreto o continuo, in base alla descrizione dell'evento. Dato uno spazio degli eventi Ω ed un suo sottoinsieme evento E , la

probabilità che avvenga l'evento appartiene al codominio $[0, 1]$, mentre l'insieme delle determinazioni della variabile aleatoria associata appartiene all'insieme \mathbb{R}^n :

$$P : E \rightarrow [0, 1]$$

$$X : E \rightarrow \mathbb{R}^n$$

Si considera un resistore che può assumere tre valori di resistenza $R_1 = 40 \Omega$, $R_2 = 50 \Omega$ e $R_3 = 60 \Omega$. La probabilità assuma questi tre valori è:

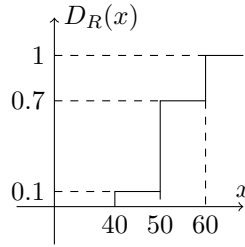
$$P(R = 40 \Omega) = 0.1$$

$$P(R = 50 \Omega) = 0.6$$

$$P(R = 60 \Omega) = 0.3$$

Si considera la probabilità che il resistore assuma un valore minore o uguale di un certo valore x , questa funzione viene definita funzione di distribuzione cumulativa $D(x)$:

$$P(R \leq x) = D_R(x) \quad (7.2.1)$$



La funzione di distribuzione cumulativa deve essere monotona crescente, può essere formata da gradini, ma deve essere sempre crescente. In generale per una variabile aleatoria X , all'aumentare della variabile x , le probabilità si sommano, per cui il valore tende asintoticamente ad un valore 1, mentre tende ad un valore nullo per $x \rightarrow -\infty$:

$$\lim_{x \rightarrow -\infty} D_X(x) = 0$$

$$\lim_{x \rightarrow +\infty} D_X(x) = 1$$

Per una variabile aleatoria discreta si può esprimere come la somma delle probabilità che la variabile assuma il valore della realizzazione x_i , moltiplicate per un gradino che parte dal valore x_i :

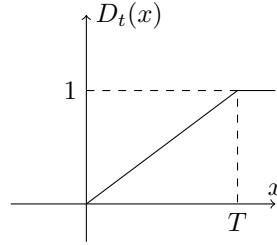
$$D_X(x) = \sum_{i=-\infty}^{+\infty} P_i u(x - x_i) \quad (7.2.2)$$

Dove:

$$x \in \{x_1, \dots, x_n\}$$

$$P_i = P(x = x_i)$$

Si considera la variabile aleatoria tempo di attesa t , uniformemente distribuita. Assume valori compresi nell'intervallo $[0, T]$, rappresenta il tempo di attesa prima che avvenga un evento. La sua funzione di distribuzione di probabilità assume una forma:



La pendenza della curva si ottiene tramite $1/T$.

La funzione densità di probabilità P_X , della variabile aleatoria X calcolata in x , si esprime come la derivata della funzione di distribuzione di probabilità:

$$P_X(x) = \frac{dD_X(x)}{dx} \quad (7.2.3)$$

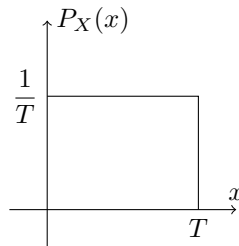
La funzione di distribuzione cumulativa è quindi una primitiva della funzione densità di probabilità:

$$D_X(x) = \int_{-\infty}^x P_X(\xi) d\xi \quad (7.2.4)$$

Per una variabile aleatoria discreta, la funzione densità di probabilità rappresenta una serie di impulsi, centrati nel valore x_i , di ampiezza la probabilità P_i :

$$P_X(x) = \sum_{i=-\infty}^{+\infty} P_i \delta(x - x_i) \quad (7.2.5)$$

La funzione densità di probabilità della variabile aleatoria tempo di attesa rappresenta una finestra di ampiezza $1/T$ di base T e centrata in $T/2$:



Si può calcolare la probabilità la variabile aleatoria assumi un valore compreso in un intervallo $[a, b]$, si può esprimere come una differenza di distribuzioni di probabilità, oppure come l'integrale della densità di probabilità sull'intervallo considerato:

$$P(a \leq x \leq b) = D_X(b) - D_X(a) \quad (7.2.6)$$

$$\begin{aligned} D_X(b) - D_X(a) &= \int_{-\infty}^b P_X(x)dx - \int_{-\infty}^a P_X(x)dx \\ \int_{-\infty}^b P_X(x)dx + \int_a^{-\infty} P_X(x)dx &= \int_a^b P_X(x)dx \\ P(a \leq x \leq b) &= \int_a^b P_X(x)dx \end{aligned} \quad (7.2.7)$$

Per la variabile aleatoria tempo di attesa, la probabilità assuma un valore nell'intervallo $[a, b]$ si ottiene come:

$$P(a \leq t \leq b) = \int_a^b \frac{1}{T} dt = \frac{b-a}{T}$$

La densità di probabilità deve essere normalizzata, per cui il suo integrale sull'intervallo dove è definita la variabile aleatoria deve tendere al valore 1:

$$\int_{\mathbb{R}^n} P_X(x)dx = 1 \quad (7.2.8)$$

7.3 Statistiche Notevoli

La statistica più nota è quella gaussiana, in questa statistica, la funzione densità di probabilità della variabile aleatoria x assume la seguente forma:

$$P_X(x) = e^{-\left(\frac{x-\mu_x}{\sqrt{2}\sigma_x}\right)^2} \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma_x} \quad (7.3.1)$$

Si chiama σ_x deviazione standard, mentre il suo quadrato si definisce varianza. Il valore dove è centrata la gaussiana μ_x si chiama valor medio. Questa funzione deve rispettare la condizione di chiusura. L'integrale su tutti le possibili determinazioni della densità di probabilità di x corrisponde all'integrale di Gauss:

$$\begin{aligned} \int_{-\infty}^{+\infty} P_x(x)dx &= \int_{-\infty}^{+\infty} e^{-\frac{(x-\mu_x)^2}{2\sigma_x^2}} \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma_x} dx \\ t &= \frac{x-\mu_x}{\sqrt{2}\sigma_x} \\ \int_{-\infty}^{+\infty} e^{-t^2} \frac{\sqrt{2}\sigma_x}{\sqrt{2}\sigma_x} \frac{1}{\sqrt{\pi}} dt &= \frac{\sqrt{\pi}}{\sqrt{\pi}} = 1 \end{aligned}$$

La sua distribuzione di probabilità si ottiene come:

$$D_X(x) = \int_{-\infty}^x P_X(\bar{x}) d\bar{x}$$

Un'altra funzione molto utilizzata è la Laplaciana. La probabilità della variabile aleatoria x è quindi della forma:

$$P_X(x) = \lambda e^{-\lambda x} u(x) \quad (7.3.2)$$

Si verifica la condizione di normalizzazione:

$$\int_{-\infty}^{+\infty} P_X(x) dx = \int_{-\infty}^{+\infty} \lambda e^{-\lambda x} u(x) dx = \int_0^{+\infty} x e^{-\lambda x} dx = -e^{-\lambda x} \Big|_0^{+\infty} = 1$$

La sua distribuzione di probabilità si ottiene come:

$$D_X(x) = \int_{-\infty}^x P_X(\bar{x}) d\bar{x} = u(x) \int_0^x \lambda e^{-\lambda \bar{x}} d\bar{x} = -e^{-\lambda \bar{x}} \Big|_0^x u(x) = (1 - e^{-\lambda x}) u(x)$$

7.4 Variabili Aleatorie Dipendenti

Sia data una variabile aleatoria di cui sia nota la statistica X , e una variabile aleatoria Y , di cui non si conosce la statistica, espressa rispetto ad X tramite la seguente espressione:

$$Y = aX + b$$

Si calcola la funzione di distribuzione cumulativa di Y :

$$D_Y(y) = P(Y \leq y)$$

Poiché è una relazione lineare, questa relazione si può esprimere rispetto alla variabile X :

$$y = f(x) = ax + b$$

$$x = g(y) = \frac{y - b}{a}$$

$$P(Y \leq y) = P\left(X \leq \frac{y - b}{a}\right)$$

$$D_Y(y) = D_X\left(\frac{y - b}{a}\right) = D_X(g(y))$$

$$D_Y(y) = D_X(g(y)) \quad (7.4.1)$$

La densità di probabilità si ottiene derivando la distribuzione cumulativa:

$$P_Y(y) = \frac{d}{dy} D_Y(y)$$

$$\frac{d}{dy} D_X(g(y)) = \frac{d}{dx} D_X(g(y)) \frac{dx}{dy}$$

$$P_X(g(y)) \frac{d}{dy} g(y)$$

Per cui si può esprimere la densità di probabilità della variabile Y rispetto alla densità nota della variabile X :

$$P_Y(y) = P_X(g(y))g'(y)$$

Se la curva che lega le due variabili è decrescente allora la distribuzione della variabile Y può essere espressa rispetto alla probabilità che la variabile X sia maggiore del valore per cui la determinazione di Y è minore del valore y :

$$D_Y(y) = P(Y \leq y) = P\left(X > \frac{y-b}{a}\right)$$

$$1 - P\left(X \leq \frac{y-b}{a}\right) = 1 - D_X\left(\frac{y-b}{a}\right)$$

Derivando questa relazione si ottiene:

$$P_Y(y) = \frac{d}{dy}D_Y(y)$$

$$-\frac{d}{dx}D_X\left(\frac{y-b}{a}\right) = -P_X(g(y))g'(y)$$

Per cui bisogna tenere conto della pendenza della curva che lega le due variabili aleatorie:

$$P_Y(y) = P_X(g(y)) |g'(y)| \quad (7.4.2)$$

In caso la relazione $y = f(x)$ tra le due variabili non sia invertibile, si divide il dominio in N tratti dove la funzione che lega le due variabili è monotona crescente o decrescente in modo da poter esprimere la loro relazione inversa $x = g_i(y)$. In questo modo si può applicare la formula dimostrata precedentemente su ogni sotto-insieme del dominio per ottenere la densità di probabilità della variabile Y :

$$P_Y(y) = \sum_{i=1}^N P_{Y,i}(y) = \sum_{i=1}^N P_X(g_i(y)) |g'_i(y)|$$

7.5 Parametri Statistici

I parametri statistici di una variabile aleatoria X sono dei valori associati alla variabile, non sono funzioni, ma possono essere parametrici.

Si definisce il valore medio o valore atteso di una variabile aleatoria discreta X , capace di assumere N realizzazioni:

$$x \in \{x_1, \dots, x_N\}$$

Se vengono effettuate M ripetizioni, viene definito il valore medio μ_x come il numero di volte n_i che si verifica una delle realizzazioni x_i moltiplicata per il valore della realizzazione, per ognuna delle

N realizzazioni, diviso per il numero totale di ripetizioni:

$$\mu_x = \frac{\sum_{i=1}^N n_i x_i}{M} = \sum_{i=1}^N x_i P_i \quad (7.5.1)$$

Per una variabile aleatoria continua, il valore medio è definito come:

$$\mu_x = \int_{-\infty}^{+\infty} x P_X(x) dx \quad (7.5.2)$$

Viene chiamato anche come “expectation”, e può essere espresso come:

$$\mu_x = E[x] \quad (7.5.3)$$

Inserendo nell'integrale per una variabile aleatoria continua la densità di probabilità di una variabile discreta, si ottiene la definizione per una variabile aleatoria discreta:

$$P_X(x) = \sum_{i=1}^N P_i \delta(x - x_i)$$

$$\mu_x = \int_{-\infty}^{+\infty} x \sum_{i=1}^N P_i \delta(x - x_i) dx = \sum_{i=1}^N P_i \int_{-\infty}^{+\infty} x \delta(x - x_i) dx = \sum_{i=1}^N x_i P_i$$

Il valore atteso di una variabile aleatoria uniforme, distribuita sull'intervallo $[a, b]$, si ottiene come:

$$\mu_x = \int_{-\infty}^{+\infty} x P_X(x) dx = \int_a^b \frac{1}{b-a} dx = \frac{b^2 - a^2}{2(b-a)} = \frac{b+a}{2}$$

Si calcolare ora il valore medio di una variabile aleatoria di statistica gaussiana:

$$P_X(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma_x} e^{-\frac{(x-\mu_x)^2}{\sigma_x^2}}$$

$$\mu_x = \int_{-\infty}^{+\infty} x P_X(x) dx = \int_{-\infty}^{+\infty} \frac{x}{\sqrt{2\pi}\sigma_x} e^{-\frac{(x-\mu_x)^2}{\sigma_x^2}} dx$$

Si applica un cambio di variabile $t = (x - \mu_x)/(\sqrt{2}\sigma_x)$:

$$\mu_x = \int_{-\infty}^{+\infty} \frac{\sqrt{2}\sigma_x t + \mu_x}{\sqrt{2\pi}\sigma_x} e^{-t^2} \sqrt{2}\sigma_x dt = \int_{-\infty}^{+\infty} \sqrt{2}\sigma_x t e^{-t^2} dt + \frac{\mu_x}{\sqrt{\pi}} \int_{-\infty}^{+\infty} e^{-t^2} dt = \mu_x \frac{\sqrt{\pi}}{\sqrt{\pi}}$$

Si è dimostrato che il fattore di traslazione di una gaussiana μ_x corrisponde al suo valore medio.

Si calcola il valore medio di una statistica esponenziale:

$$P_X(x) = \lambda e^{-\lambda x} u(x)$$

$$\mu_x = \int_{-\infty}^{+\infty} x P(x) dx = \lambda \int_0^{+\infty} x e^{-\lambda x} dx = \left[x e^{-\lambda x} \right]_0^{+\infty} + \int_0^{+\infty} e^{-\lambda x} dx$$

$$\mu_x = \left[-x e^{-\lambda x} \right]_0^{+\infty} + \left[-\frac{e^{-\lambda x}}{\lambda} \right]_0^{+\infty} = \frac{1}{\lambda}$$

Si definisce il valore atteso quadratico o il momento del secondo ordine $\mu_x^{(2)}$ come:

$$\mu_x^{(2)} = \int_{-\infty}^{+\infty} x^2 P_X(x) dx = E[x^2] \quad (7.5.4)$$

Si definisce il momento centrato del secondo ordine $E[(x - \mu_x)^2]$ o varianza:

$$\sigma_x^2 = \int_{-\infty}^{+\infty} (x - \mu_x)^2 P_X(x) dx = E[(x - \mu_x)^2] \quad (7.5.5)$$

La varianza fornisce informazioni sull'estensione della distribuzione intorno al valore medio.

Si definisce la deviazione standard $E[x - \mu_x]$:

$$\sigma_x = \int_{-\infty}^{+\infty} (x - \mu_x) P_X(x) dx = E[x - \mu_x] \quad (7.5.6)$$

Si calcola il momento centrato del secondo ordine tramite la definizione:

$$E[(x - \mu_x)^2] = \int_{-\infty}^{+\infty} (x - \mu_x)^2 P_X(x) dx = \sigma_x^2$$

$$\int_{-\infty}^{+\infty} x^2 P_X(x) dx - \int_{-\infty}^{+\infty} x \mu_x P_X(x) dx + \mu_x^2 \int_{-\infty}^{+\infty} P_X(x) dx$$

$$\mu_x^{(2)} + \mu_x^2 \int_{-\infty}^{+\infty} P_X(x) dx - 2\mu_x \int_{-\infty}^{+\infty} x P_X(x) dx$$

Il primo integrale corrisponde al momento del secondo ordine, il secondo integrale assume valore unitario poiché la densità di probabilità è normalizzata e l'ultimo integrale corrisponde al valore medio:

$$\sigma_x^2 = \mu_x^{(2)} + \mu_x^2 - 2\mu_x \mu_x = \mu_x^{(2)} - \mu_x^2$$

Data una statistica esponenziale, si calcola il valore quadratico medio, tramite la sua definizione:

$$\mu_x^{(2)} = \int_{-\infty}^{+\infty} x^2 \lambda e^{-\lambda x} u(x) dx = \left[-x^2 e^{-\lambda x} \right]_0^{+\infty} + 2 \int_0^{+\infty} x e^{-\lambda x} dx$$

$$\left[-2 \frac{x e^{-\lambda x}}{\lambda} \right]_0^{+\infty} + 2 \int_0^{+\infty} \frac{e^{-\lambda x}}{\lambda} dx = \left[-\frac{2e^{-\lambda x}}{\lambda^2} \right]_0^{+\infty} = \frac{2}{\lambda^2}$$

Mentre la sua varianza si ottiene come:

$$\sigma_x^2 = \mu_x^{(2)} - \mu_x^2 = \frac{2}{\lambda^2} - \frac{1}{\lambda^2} = \frac{1}{\lambda}$$

Data una statistica gaussiana, si calcola la sua varianza tramite la definizione:

$$\begin{aligned} E[(x - \mu_x)^2] &= \int_{-\infty}^{+\infty} (x - \mu_x)^2 e^{-\frac{(x - \mu_x)^2}{2\sigma_x^2}} \frac{dx}{\sqrt{2\pi}\sigma_x} \\ t &= \frac{x - \mu_x}{\sqrt{2}\sigma_x} \\ \int_{-\infty}^{+\infty} t^2 2\sigma_x^2 e^{-t^2} \frac{dt}{\sqrt{\pi}} &= \left[\frac{1}{\sqrt{\pi}} 2\sigma_x^2 \left(\frac{-te^{-t^2}}{2} \right) \right]_{-\infty}^{+\infty} + \frac{2\sigma_x^2}{\sqrt{\pi}} \int_{-\infty}^{+\infty} \frac{e^{-t^2}}{2} dt = \sigma_x^2 \end{aligned}$$

Data una statistica uniforme, si calcola il momento del secondo ordine:

$$\mu_x^{(2)} = \int_{-\infty}^{+\infty} x^2 P_X(x) dx = \int_a^b x^2 \frac{dx}{b-a} = \frac{1}{3} \frac{b^3 - a^3}{b-a} = \frac{b^2 + ab + a^2}{3}$$

Si calcola ora la sua varianza:

$$\sigma_x^2 = \mu_x^{(2)} - \mu_x^2 = \frac{b^2 + ab + a^2}{3} - \frac{(b+a)^2}{4} = \frac{(b-a)^2}{12}$$

Si definisce la funzione caratteristica come:

$$E[e^{-2i\pi f x}] = \int_{-\infty}^{+\infty} e^{-2i\pi f x} p_X(x) dx = \mathcal{P}_X(f) \quad (7.5.7)$$

Corrisponde alla trasformata di Fourier della densità di probabilità.

La derivata della funzione caratteristica rispetto alla frequenza si ottiene il seguente termine:

$$\begin{aligned} \frac{d}{df} \mathcal{P}_X(f) &= -2i\pi \int_{-\infty}^{+\infty} x P_X(x) e^{-2i\pi f x} dx \\ -\frac{1}{2i\pi} \frac{d}{df} \mathcal{P}_X(f) \Big|_{f=0} &= \int_{-\infty}^{+\infty} x P_X(x) dx = \mu_x \end{aligned}$$

Si calcola la funzione caratteristica di una statistica uniforme, gaussiana ed esponenziale:

$$\begin{aligned} P_X(x) &= \frac{1}{b-a} \text{rect} \left(\frac{x - (b-a)/2}{b-a} \right) \\ \mathcal{P}_X(f) &= \text{sinc}[(b-a)f] e^{-i\pi f(b-a)} \end{aligned}$$

La trasformata di una gaussiana è una gaussiana, come è stato precedentemente calcolato:

$$\begin{aligned} P_X(x) &= \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma_x} e^{-\frac{(x-\mu_x)^2}{2\sigma_x^2}} \\ \mathcal{P}_X(f) &= e^{-\pi^2 \sigma_x^2 f^2} e^{-2i\pi f \mu_x} \end{aligned}$$

Analogamente è stata già calcolata la trasformata di una funzione esponenziale:

$$P_X(x) = \lambda e^{-\lambda x} u(x)$$

$$\mathcal{P}_X(f) = \frac{\lambda}{\lambda + 2i\pi f}$$

Si considerano i parametri precedentemente definiti:

$$E[x] = \mu_x$$

$$E[x^2] = \mu_x^{(2)}$$

$$E[(x - \mu_x)^2] = \sigma_x^2$$

$$E[e^{-2i\pi f x}] = \mathcal{P}_X(f)$$

Tramite la funzione “expectation”, e questi altri parametri appena definiti, è possibile esprimere le variabili aleatorie. Date due variabili aleatorie legate dalla relazione $f(x) = y$, si può calcolare il valore atteso della variabile y come:

$$E[y] = \int_{-\infty}^{+\infty} y P_Y(y) dy = \int_{-\infty}^{+\infty} f(x) P_X(x) dx = E[f(x)]$$

Gode della proprietà di linearità:

$$E[af(x) + bg(x)] = \int_{-\infty}^{+\infty} (af(x) + bg(x)) P_X(x) dx$$

$$a \int_{-\infty}^{+\infty} f(x) P_X(x) dx + b \int_{-\infty}^{+\infty} g(x) P_X(x) dx = aE[f(x)] + bE[g(x)]$$

7.6 Variabile Aleatoria Bidimensionale

Si considera una variabile aleatoria definita da due variabili X e Y . Si calcola la sua distribuzione di probabilità:

$$D_{X,Y}(x, y) = P(X \leq x, Y \leq y)$$

Si definisce la densità di probabilità congiunta, la derivata seconda di questa distribuzione di probabilità:

$$\frac{d^2}{dx dy} D_{X,Y}(x, y) = P_{X,Y}(x, y)$$

Se la variabile aleatoria è discreta si esprime questa densità congiunta come una doppia sommatoria:

$$P_{X,Y}(x, y) = \sum_{i=1}^N \sum_{j=1}^M \delta(x - x_i) \delta(y - y_j)$$

Deve soddisfare la condizione di normalizzazione sull'intero piano:

$$\iint_{\mathbb{R}^2} P_{X,Y}(x,y) dx dy = 1$$

Altrimenti ci si riferisce alle densità di probabilità marginali, integrando la probabilità congiunta rispetto a solo una variabile, rimuovendo la dipendenza della funzione dalla variabile di integrazione. Si dice che si “satura” una delle due variabili aleatorie, poiché non si considera più la sua statistica. Per una variabile bidimensionale si hanno quindi due probabilità marginali:

$$\begin{aligned} \int_{-\infty}^{+\infty} P_{X,Y}(x,y) dy &= P_X(x) \\ \int_{-\infty}^{+\infty} P_{X,Y}(x,y) dx &= P_Y(y) \end{aligned}$$

Se e solo se le due variabili sono indipendenti tra di loro, allora la probabilità congiunta fattorizza e rappresenta il prodotto tra le due densità di probabilità marginali:

$$P_{X,Y}(x,y) = P_X(x)P_Y(y)$$

Per determinare il valore atteso si considera:

$$E[f(x,y)] = \iint_{\mathbb{R}^2} f(x,y) P_{X,Y}(x,y) dx dy$$

Si quindi estendono tutti gli integrali calcolati precedentemente sull'intero piano, per calcolare i parametri statistici di una variabile aleatoria bidimensionale.

Si definisce il momento misto di ordine 1, 1 o correlazione:

$$E[xy] = \iint_{\mathbb{R}^2} xy P_{X,Y}(x,y) dx dy = \mu_{x,y}^{1,1}$$

Questo parametro quantifica se i due segnali aleatori sono correlati tra di loro. Se i due segnali sono indipendenti tra di loro, allora il momento misto di ordine 1, 1 si può calcolare come:

$$E[xy] = \iint_{\mathbb{R}^2} xy P_{X,Y}(x,y) dx dy = \iint_{\mathbb{R}^2} (x P_X(x))(y P_Y(y)) dx dy$$

Poiché le variabili di integrazione sono indipendenti è possibile separare gli integrali:

$$\int_{-\infty}^{+\infty} x P_X(x) dx \cdot \int_{-\infty}^{+\infty} y P_Y(y) dy = \mu_x \mu_y$$

Si definisce la covarianza $\sigma_{x,y}$ di una variabile aleatoria bidimensionale come:

$$\sigma_{x,y} = E[(x - \mu_x) \cdot (y - \mu_y)]$$

Se $X = Y$, ovvero se le due variabili aleatorie indipendenti sono la stessa variabile, allora la covarianza sarebbe la varianza σ_x^2 . Si esprime la covarianza tramite la definizione integrale:

$$\begin{aligned}
 \sigma_{x,y} &= \iint_{\mathbb{R}^2} (x - \mu_x)(y - \mu_y) P_{X,Y}(x, y) dx dy \\
 &= \iint_{\mathbb{R}^2} xy P_{X,Y}(x, y) dx dy - \mu_x \int_{-\infty}^{+\infty} y \left(\int_{-\infty}^{+\infty} P_{X,Y}(x, y) dx \right) dy \\
 &\quad - \mu_y \int_{-\infty}^{+\infty} x \left(\int_{-\infty}^{+\infty} P_{X,Y}(x, y) dy \right) dx + \mu_x \mu_y \iint_{\mathbb{R}^2} P_{X,Y}(x, y) dx dy \\
 &= \iint_{\mathbb{R}^2} xy P_{X,Y}(x, y) dx dy - \mu_x \int_{-\infty}^{+\infty} y P_Y(y) dy - \mu_y \int_{-\infty}^{+\infty} x P_X(x) dx + \mu_x \mu_y \\
 &\quad \mu_{x,y}^{1,1} - \mu_x \mu_y - \mu_x \mu_y + \mu_x \mu_y \\
 \sigma_{x,y} &= \mu_{x,y}^{1,1} - \mu_x \mu_y \tag{7.6.1}
 \end{aligned}$$

Tramite la covarianza si studia il grado di correlazione tra due variabili aleatorie per identificare se sono legate. L'indice di correlazione $\rho_{x,y}$ è definito come:

$$\rho_{x,y} = \frac{\sigma_{x,y}}{\sqrt{\sigma_x^2 \sigma_y^2}} = \frac{\sigma_{x,y}}{\sigma_x \sigma_y} \tag{7.6.2}$$

Questo valore è compreso nell'intervallo $[0, 1]$, se la covarianza è uguale a 0 le due variabili sono in-correlate, mentre se è pari ad 1, le due variabili sono correlate e probabilmente dipendenti dallo stesso fenomeno.

Verrà trattato un unico caso di variabile aleatoria bidimensionale dipendente:

Si considera una variabile Z definita come la combinazione lineare di due variabili aleatorie X e Y indipendenti.

$$Z = X + Y$$

Si vuole determinare la sua densità di probabilità. Poiché sono indipendenti si può esprimere la densità di probabilità congiunta rispetto alle densità di probabilità marginali:

$$P_{X,Y}(x, y) = P_X(x) P_Y(y)$$

Si calcola il valore atteso della funzione caratteristica di Z :

$$\begin{aligned}
 \mathcal{P}_z(f) &= \int_{-\infty}^{+\infty} z e^{-2i\pi f z} dz \\
 z &= x + y \\
 E[e^{-2i\pi f z}] &= E[e^{-2i\pi f(x+y)}] \\
 E[e^{-2i\pi f(x+y)}] &= \iint_{\mathbb{R}^2} e^{-2i\pi f(x+y)} P_{X,Y}(x, y) dx dy \\
 \int_{-\infty}^{+\infty} e^{-2i\pi f x} P_X(x) dx \int_{-\infty}^{+\infty} e^{-2i\pi f y} P_Y(y) dy &= \mathcal{P}_x(f) \mathcal{P}_y(f) \\
 \mathcal{P}_z(f) &= E[e^{-2i\pi f z}] = E[e^{-2i\pi f(x+y)}] = \mathcal{P}_x(f) \mathcal{P}_y(f) \\
 \mathcal{P}_z(f) &= \mathcal{P}_x(f) \cdot \mathcal{P}_y(f) \tag{7.6.3}
 \end{aligned}$$

Poiché rappresentano la trasformata della densità di probabilità, ritornando nel dominio della variabile aleatoria, l'operazione rappresenta una convoluzione tra le due densità di probabilità P_X e P_Y :

$$P_Z(z) = P_X(x) * P_Y(y) \tag{7.6.4}$$

Si calcola il valore atteso di Z , utilizzando la proprietà di linearità della funzione “expectation”:

$$\begin{aligned}
 \mu_z &= E[z] = E[x + y] = E[x] + E[y] = \mu_x + \mu_y \\
 \mu_z &= \mu_x + \mu_y \tag{7.6.5}
 \end{aligned}$$

Si calcola il momento del secondo ordine di Z :

$$\mu_z^{(2)} = E[z^2] = E[(x + y)^2] = E[x^2] + 2E[xy] + E[y^2] = \mu_x^{(2)} + 2\mu_{x,y}^{(1,1)} + \mu_y^{(2)}$$

Poiché le due variabili sono indipendenti si può esprimere come:

$$\mu_z^{(2)} = \mu_x^{(2)} + 2\mu_x \mu_y + \mu_y^{(2)} \tag{7.6.6}$$

Si calcola la varianza della variabile aleatoria Z :

$$\begin{aligned}
 \sigma_z^2 &= \mu_z^{(2)} - \mu_z^2 = \mu_x^{(2)} + 2\mu_x \mu_y + \mu_y^{(2)} - (\mu_x + \mu_y)^2 = \mu_x^{(2)} - \mu_x^2 + \mu_y^{(2)} - \mu_y^2 = \sigma_x^2 + \sigma_y^2 \\
 \sigma_z^2 &= \sigma_x^2 + \sigma_y^2 \tag{7.6.7}
 \end{aligned}$$

7.7 Processi Aleatori

Dato un sistema composto da N o infinite sorgenti della stessa tipologia, indipendenti tra di loro, ognuno associato ad un segnale nel tempo univoco. L'insieme di questi segnali viene chiamato processo aleatorio, poiché il segnale che varia nel tempo è del tipo aleatorio o stocastico o non deterministico.

Si vogliono introdurre delle variabili e caratteristiche per individuare il processo e studiarne i parametri stocastici per analizzare i segnali. Si sceglie un istante di tempo t_1 e si misura per ogni sorgente il segnale prodotto $x_i(t_1)$, che rappresentano tutte le possibili realizzazioni della variabile aleatoria discreta o continua X_1 :

$$X_1 := \{x_1(t_1), \dots, x_N(t_1)\}$$

Questa variabile aleatoria può essere analizzata per produrre i valori dei suoi parametri statistici, come è stato analizzato precedente 7.5. Introducendo una nuova variabile X_2 misurando il valore in un istante di tempo diverso t_2 , si possono analizzare le proprietà ed i parametri bidimensionali delle due variabili.

In generale dato un istante di tempo t_j ed un processo aleatoria, si definisce una gerarchia del primo ordine, la variabile aleatoria, discreta o continua, che può assumere come possibili realizzazioni tutti i possibili valori dei segnali del processo aleatorio nell'istante di tempo t_j :

$$X_j = \{x_1(t_j), x_2(t_j), \dots\} \quad (7.7.1)$$

Quindi dato un processo aleatorio e fissati gli istanti di tempo possono essere estratte, possono essere estratte un numero corrispondente di variabili aleatorie. In caso si studi la funzione di correlazione o la covarianza tra due di gerarchie del primo ordine, si tratta di gerarchie del secondo ordine.

Sia dato un processo aleatorio definito dal segnale $x(t) = A \cos(2\pi t/T)$, dove l'ampiezza del segnale è uniformemente distribuita sull'intervallo $[0, 1]$. Se viene scelto come istante di tempo t_1 il periodo, per estrarre i valori del processo, si ottiene una variabile aleatoria con una distribuzione pari alla densità di probabilità dell'ampiezza:

$$\begin{aligned} P_A(A) &= \text{rect}\left(A - \frac{1}{2}\right) \\ x(t_1 = T) &= A \cos(2\pi) = A \\ X_1 &= A \\ P_{X_1}(x_1) &= \text{rect}\left(x_1 - \frac{1}{2}\right) \end{aligned}$$

Invece scegliendo un tempo $t_2 = T/2$:

$$\begin{aligned} x(t_2 = T/2) &= -A \\ X_2 &= -A = -X_1 \\ P_{X_2}(x_2) &= -\text{rect}\left(x_1 - \frac{1}{2}\right) = -P_{X_1}(x_2) \end{aligned}$$

Per $t_3 = T/4$ si ha:

$$\begin{aligned} x(t_3 = T/4) &= 0 \\ P_{X_3}(x_3) &= \delta(x_3) \end{aligned}$$

Si vuole calcolare il valore medio di questo processo aleatorio, definito dalla variabile aleatoria $X = x(t)$

$$E[X] = \int_{-\infty}^{+\infty} x(t)P_x(x)dx$$

Poiché l'ampiezza rende il processo stocastico, si integra rispetto a quest'ultima:

$$\int_{-\infty}^{+\infty} A \cos\left(\frac{2\pi t}{T}\right) P_A(A) dA = \cos\left(\frac{2\pi t}{T}\right) \int_0^1 A dA = \frac{1}{2} \cos\left(\frac{2\pi t}{T}\right)$$

Si calcola ora il valore quadratico medio:

$$\mu_x^{(2)} = E[x^2(t)] = \int_{-\infty}^{+\infty} A^2 \cos^2\left(\frac{2\pi t}{T}\right) P_A(A) dA = \cos^2\left(\frac{2\pi t}{T}\right) \int_0^1 A^2 dA = \frac{1}{3} \cos^2\left(\frac{2\pi t}{T}\right)$$

Noto il valore medio ed il valore quadratico medio, si può calcolare la varianza del processo aleatorio:

$$\sigma_x^2 = E[(x(t) - \mu_x)^2] = \mu_x^{(2)} - \mu_x^2 = \frac{1}{3} \cos^2\left(\frac{2\pi t}{T}\right) - \frac{1}{4} \cos^2\left(\frac{2\pi t}{T}\right) = \frac{1}{12} \cos^2\left(\frac{2\pi t}{T}\right)$$

Si calcolano le gerarchie del secondo ordine tra due variabile aleatorie estratte negli istanti di tempo t_1 e t_2 . Partendo dalla correlazione si ottiene:

$$\begin{aligned} E[x(t_1), x(t_2)] &= \iint_{\mathbb{R}^2} x(t_1)x(t_2)P_{X_1, X_2}(x_1, t_2, x_2, t_2)dx_1dx_2 \\ &= \int_{-\infty}^{+\infty} A \cos\left(\frac{2\pi t_1}{T}\right) A \cos\left(\frac{2\pi t_2}{T}\right) \text{rect}\left(A - \frac{1}{2}\right) dA = \cos\left(\frac{2\pi t_1}{T}\right) \cos\left(\frac{2\pi t_2}{T}\right) \int_0^1 A^2 dA \\ R_X(t_1, t_2) &= \frac{1}{3} \cos\left(\frac{2\pi t_1}{T}\right) \cos\left(\frac{2\pi t_2}{T}\right) \end{aligned}$$

Per questo processo la correlazione dipende sia da t_1 che t_2 separatamente.

7.7.1 Processo Armonico

Il processo aleatorio precedentemente descritto rappresenta un oscillatore, ma nella realtà non quando si crea un oscillatore la frequenza è accurata, ma la fase iniziale rappresenta un fattore casuale, o variabile stocastico:

$$x(t) = \cos\left(\frac{2\pi t}{T} + \varphi\right)$$

Questo processo prende il nome di processo armonico. Si considera la fase φ uniformemente distribuita tra 0 e 2π :

$$P_\varphi(\varphi) = \frac{1}{2\pi} \text{rect}\left(\frac{\varphi - \pi}{2\pi}\right)$$

In generale è difficile effettuare un aggancio in fase, dato che la fase iniziale dipende da parametri che spesso non vengono controllati. Si calcolano le statistiche di questo processo aleatorio:

$$\begin{aligned}\mu_x = E[x(t)] &= \int_{-\infty}^{+\infty} \cos\left(\frac{2\pi t}{T} + \varphi\right) \frac{1}{2\pi} \text{rect}\left(\frac{\varphi - \pi}{2\pi}\right) d\varphi = \frac{1}{2\pi} \int_0^{2\pi} \cos\left(\frac{2\pi t}{T} + \varphi\right) d\varphi \\ &= \frac{1}{2\pi} \sin\left(\frac{2\pi t}{T} + 2\pi\right) - \frac{1}{2\pi} \sin\left(\frac{2\pi t}{T}\right) = 0\end{aligned}$$

Si calcola il valore quadratico medio, utilizzando le formula di duplicazione del coseno inversa, per esprimere il coseno quadro:

$$\begin{aligned}\mu_x^{(2)} = E[x^2(t)] &= \int_{-\infty}^{+\infty} \cos^2\left(\frac{2\pi t}{T} + \varphi\right) \frac{1}{2\pi} \text{rect}\left(\frac{\varphi - \pi}{2\pi}\right) d\varphi \\ &= \frac{1}{2\pi} \int_0^{2\pi} \left[\frac{1}{2} + \frac{1}{2} \cos\left(\frac{4\pi t}{T} + 2\varphi\right)\right] d\varphi \\ &= \frac{1}{2\pi} \int_0^{2\pi} d\varphi + \frac{1}{4\pi} \int_0^{2\pi} \cos\left(\frac{4\pi t}{T} + 2\varphi\right) d\varphi = \frac{2\pi}{4} - 0 = \frac{1}{2}\end{aligned}$$

La sua varianza è quindi:

$$\sigma_x^2 = \mu_x^{(2)} - \mu_x^2 = \frac{1}{2} - 0 = \frac{1}{2}$$

Le statistiche così calcolate non dipendono dal tempo.

Si calcolano ora le gerarchie del secondo ordine tra due variabili aleatorie estratte in tempi t_1 e t_2 :

$$\begin{aligned}X_1 &= x(t_1) = \cos\left(\frac{2\pi t_1}{T} + \varphi\right) \\ X_2 &= x(t_2) = \cos\left(\frac{2\pi t_2}{T} + \varphi\right) \\ E[x_1 x_2] &= \iint_{\mathbb{R}^2} x_1 x_2 P_{X_1, X_2}(x_1, t_1, x_2, t_2) dx_1 dx_2 \\ &= \iint_{\mathbb{R}^2} \cos\left(\frac{2\pi t_1}{T} + \varphi\right) \cos\left(\frac{2\pi t_2}{T} + \varphi\right) \frac{1}{2\pi} \text{rect}\left(\frac{\varphi - \pi}{2\pi}\right) d\varphi \\ &= \frac{1}{4\pi} \int_0^{2\pi} \cos\left[\frac{2\pi(t_1 + t_2)}{T} + 2\varphi\right] d\varphi + \frac{1}{4\pi} \int_0^{2\pi} \cos\left[\frac{2\pi(t_1 - t_2)}{T}\right] d\varphi \\ &= \frac{1}{2} \cos\left[\frac{2\pi(t_1 - t_2)}{T}\right] \int_0^{2\pi} \frac{d\varphi}{2\pi} = \cos\left[\frac{2\pi(t_1 - t_2)}{T}\right]\end{aligned}$$

Questa correlazione tra due variabili aleatorie estratte dallo stesso processo, prende il nome di autocorrelazione

La covarianza tra due variabili aleatorie estratte dallo stesso processo:

$$C_X(t_1, t_2) = R_X(t_1, t_2) - \mu_{x_1}(t_1)\mu_{x_2}(t_2)$$

Per un processo armonico, il valore medio è sempre nullo per ogni variabile aleatoria estratta, per cui la covarianza è uguale alla correlazione tra le due variabili estratte in t_1 e t_2 :

$$C_X(t_1, t_2) = R_X(t_1, t_2) = \frac{1}{2} \cos \left[\frac{2\pi(t_1 - t_2)}{T} \right]$$

Inoltre si esprime l'indice di correlazione $\rho_X(t_1, t_2)$ come:

$$\rho_X(t_1, t_2) = \frac{C_X(t_1, t_2)}{\sqrt{\sigma_x^2(t_1)\sigma_x^2(t_2)}}$$

7.7.2 Processi Stazionari

Un processo stazionario per definizione presenta gerarchie del primo ordine indipendenti dal tempo, e gerarchie del secondo ordine dipendenti solo dalla differenza tra due istanti di tempo.

Per questioni di semplicità si analizzano solamente processi reali, per cui nell'integrale di correlazione non sarà necessario considerare l'operazione di coniugato. In un processo stazionario dipende solo dalla differenza τ tra due istanti di tempo dove sono estratte le variabili aleatorie, come la covarianza:

$$R_X(\tau) = E[x(t + \tau)x^*(t)] = E[x(t + \tau)x(t)] = x(t) \otimes x(t)$$

Valgono le proprietà trattate precedentemente sull'operazione di correlazione 3.3, senza considerare il coniugato:

$$R_X(\tau) = R_x(-\tau)$$

La correlazione è massima per $\tau = 0$:

$$R_X(0) = E[x(t)x(t)] = E[x^2(t)] = P_X$$

La correlazione nell'origine coincide con la potenza del segnale.

Le stesse proprietà che valgono per le variabili aleatorie generiche, valgono per variabili aleatorie estratte da due processi aleatori stazionari e indipendenti:

$$\begin{aligned} z(t) &= x(t) + y(t) \\ \mu_z &= E[z(t)] = E[x(t) + y(t)] = \mu_x + \mu_y \end{aligned}$$

Si calcola la correlazione tra queste due:

$$\begin{aligned}
 R_Z(\tau) &= E[z(t+\tau)z(t)] = \int_{-\infty}^{+\infty} z P_Z(z) dz \\
 E[z(t+\tau)z(t)] &= E[(x(t+\tau) + y(t+\tau))(x(t) + y(t))] \\
 &= E[x(t+\tau)x(t)] + E[x(t+\tau)y(t)] + E[y(t+\tau)x(t)] + E[y(t+\tau)y(t)] \\
 &= R_X(\tau) + E[x(t+\tau)]E[y(t)] + E[x(t)]E[y(t+\tau)] + R_Y(\tau) \\
 R_Z(\tau) &= R_X(\tau) + R_Y(\tau) + 2\mu_x\mu_y
 \end{aligned}$$

La densità spettrale di potenza si ottiene del processo aleatorio dipendente z si ottiene come:

$$G_Z(f) = \int_{-\infty}^{+\infty} (R_X(\tau) + R_Y(\tau) + 2\mu_x\mu_y) e^{-2i\pi f\tau} d\tau = G_X(f) + G_Y(f) + 2\mu_x\mu_y\delta(f)$$

7.7.3 Processo Ergotico

Questa caratteristica è indipendente dalla stazionarietà, ma viene trattata come se fosse associata ad essa. Questi processi vengono descritti da un'unica realizzazione. Ovvero le caratteristiche del processo dipendono da una sola realizzazione, traslata nel tempo.

Per questi processi le medie temporali coincidono con le medie di insieme. Ovvero le statistiche calcolate tramite la funzione “expectation”, possono essere calcolate sull'integrale rispetto al tempo del segnale:

$$\begin{aligned}
 E[x(t)] &= \int_{-\infty}^{+\infty} x(t) P_X(x) dx = \int_{-\infty}^{+\infty} x(t) dt \\
 \widetilde{x(t)} &= \overline{x(t)}^t
 \end{aligned}$$

formalmente l'integrale rispetto al tempo si esprime tramite un limite, come per il calcolo della potenza di un segnale:

$$\begin{aligned}
 E[x(t)] &= \lim_{\Delta T \rightarrow +\infty} \frac{1}{\Delta T} \int_{-\Delta T/2}^{\Delta T/2} x(t) dt \\
 P_X &= E[x^2(t)] = \lim_{\Delta T \rightarrow +\infty} \frac{1}{\Delta T} \int_{-\Delta T/2}^{\Delta T/2} x^2(t) dt
 \end{aligned}$$

Un processo armonico è un processo stazionario ed ergotico, per cui si calcola il suo valore medio rispetto al tempo:

$$\mu_x = \overline{x(t)}^t = \lim_{\Delta T \rightarrow +\infty} \frac{1}{\Delta T} \int_{-\Delta T/2}^{\Delta T/2} \cos\left(\frac{2\pi t}{T} + \varphi\right) dt = 0$$

Poiché il coseno è una funzione limitata nell'intervallo $[0, 1]$, questo limite tende a zero.

Nota la funzione di correlazione $R_X(\tau)$, la sua trasformata si indica come lo spettro densità di potenza $G_X(f)$:

$$G_X(f) = \int_{-\infty}^{+\infty} R_X(\tau) e^{-2i\pi f\tau} d\tau = \mathcal{F}\{R_X(\tau)\}$$

Si chiama densità di potenza, poiché se viene integrata su tutte le frequenze restituisce la potenza P_X del segnale:

$$R_X(0) = \int_{-\infty}^{+\infty} G_X(f) df = P_X$$

Per un processo armonico, il suo spettro densità di potenza si ottiene come:

$$R_X(\tau) = \frac{1}{2} \cos\left(\frac{2\pi t}{T}\right) \rightarrow G_X(f) = \frac{1}{4} \delta\left(f - \frac{1}{T}\right) + \frac{1}{4} \delta\left(f + \frac{1}{T}\right)$$

7.7.4 Rumore

Il rumore viene classificato come un processo aleatorio, dipendente dal tempo, e nella maggior parte dei casi si indica come rumore additivo gaussiano bianco “Additive White Gaussian Noise” (AVGN) $n(t)$. Si dice additivo, poiché quando si analizza un segnale, si somma il rumore se è presente nel sistema:

$$x(t) + n(t)$$

Questo rumore ha una statistica gaussiana. Il rumore ha valor medio nullo $\mu_n = 0$. Per calcolare la varianza si sfrutta la densità spettrale di potenza, poiché questo processo è bianco, la densità spettrale di potenza è costante. Si dice bianco, poiché la luce bianca ha uno spettro di frequenze costante, si mantiene il termine per ogni tipo di segnale avente una densità spettrale di potenza costante.

Se fosse veramente costante, allora la potenza di questo processo sarebbe infinita:

$$G_X(f) = k$$

$$P_X = \int_{-\infty}^{+\infty} k df = +\infty$$

Per cui si dice che è costante in banda, ovvero nell'intervallo di frequenze $[-\omega, \omega]$ dove si sta lavorando:

$$G_X(f) = K \text{rect}\left(\frac{f}{2\omega}\right)$$

La potenza di questa densità spettrale in banda è quindi:

$$P_X = \int_{-\infty}^{+\infty} G_X(f) df = \int_{-\omega}^{+\omega} K df = 2\omega K$$

La sua funzione di autocorrelazione è un impulso, per cui due campioni di ritardo τ estratti da questo processo non sono mai correlati, eccetto quando coincidono $t_1 = t_2 \rightarrow \tau = 0$:

$$\mathcal{F}^{-1}\{G_X(f)\} = k\delta(\tau) = R_X(\tau)$$

Se la densità spettrale è in banda, allora la funzione di autocorrelazione è un seno cardinale:

$$G_X(f) = K \text{rect}\left(\frac{f}{2\omega}\right)$$

$$R_X(\tau) = 2\omega K \text{sinc}(2\omega\tau)$$

Il rumore più studiato è il rumore termico, o di Johnson-Nyquist. Questo rumore dipende dalla temperatura, e la sua varianza vale:

$$\sigma_x^2 = \frac{2\pi^2 k_B T^2 R_{\text{eq}}}{3\hbar}$$

Quando viene misurata la tensione di un circuito, si misura questo rumore che aumenta la sua varianza intorno al valor medio all'aumento della temperatura. Poiché il valore medio è nullo, la varianza coincide con il momento del secondo ordine, e quindi, al valore della potenza del segnale:

$$\sigma_x^2 = \mu_x^{(2)} - \mu_x^2 = \mu_x^{(2)} = E[x^2(t)] = P_X$$

Quando vengono trasmessi segnali in canali dove sono presenti rumori, bisogna analizzare il rapporto potenza segnale rumore, ovvero il rapporto tra la potenza utile e la potenza del rumore, per verificare se il rumore è tale da causare la perdita di informazioni del segnale, oscurando o modificando il segnale quando viene sommato ad esso.

7.7.5 Transito Attraverso un Sistema

Nell'ambito dei processi aleatori i sistemi possono essere definiti con memoria o senza memoria. Un sistema si dice senza memoria, se la sua uscita per ogni istante di tempo t dipende interamente dall'entrata in quell'istante di tempo, mentre si dice con memoria, se l'uscita dipende anche dallo stato interno del sistema.

I filtri sono sistemi con memoria, poiché l'uscita corrisponde alla convoluzione tra l'ingresso e la risposta impulsiva del sistema.

Dato un sistema senza memoria $y(t) = ax(t) + b$, e la statistica dell'entrata X , si determinano le statistiche dell'uscita Y :

$$\mu_y = E[y(t)] = E[ax(t) + b] = aE[x(t)] + b = a\mu_x + b$$

$$\mu_y^{(2)} = E[y^2(t)] = a^2 E[x^2(t)] + 2abE[x(t)] + b^2 = a^2 \mu_x^{(2)} + 2ab\mu_x + b^2$$

$$P_Y = a^2 P_X + 2ab\mu_x + b^2$$

$$\begin{aligned}
 \sigma_y^2 &= \mu_y^{(2)} - \mu_y^2 = a^2 \mu_x^{(2)} + 2ab\mu_x + b^2 - (a\mu_x + b)^2 = a^2 \mu_x^{(2)} - a^2 \mu_x^2 = a^2 \sigma_x^2 \\
 R_Y(\tau) &= E[y(t+\tau)y(t)] = E[(ax(t+\tau) + b)(ax(t) + b)] \\
 a^2 E[x(t+\tau)x(t)] + abE[x(t+\tau)] + abE[x(t)] + b^2 &= a^2 R_X(\tau) + 2ab\mu_x + b^2 \\
 P_Y &= R_Y(0) = a^2 R_X(0) + 2ab\mu_x + b^2 = a^2 P_X + 2ab\mu_x + b^2 \\
 C_Y(\tau) &= R_Y(\tau) - \mu_y^2 = a^2 R_X(\tau) + 2ab\mu_x + b^2 - a^2 \mu_x^2 - 2ab\mu_x - b^2 = a^2 R_X(\tau) - a^2 \mu_x^2 = a^2 C_Y(\tau) \\
 \rho_Y(\tau) &= \frac{C_Y(\tau)}{\sqrt{\sigma_y^2}} = \frac{a^2 C_X(\tau)}{\sqrt{a^2 \sigma_x^2}} = \frac{C_X(\tau)}{\sqrt{\sigma_x^2}}
 \end{aligned}$$

Dato un filtro $y(t) = x(t) * h(t)$, e nota la statistica dell'entrata X , si determinano le statistiche dell'uscita Y :

$$\mu_y = E[y(t)] = E[x(t) * h(t)] = E[x(t)] * h(t) = \mu_x \int_{-\infty}^{+\infty} h(t') dt' = \mu_x H(0)$$

Dato che la risposta impulsiva integrata su tutti i reali coincide con la funzione di trasferimento del filtro, a frequenze nulle:

$$\begin{aligned}
 \int_{-\infty}^{+\infty} h(t) e^{-2i\pi f t} dt &= H(f) \\
 H(0) &= \int_{-\infty}^{+\infty} h(t) dt
 \end{aligned}$$

Prima di calcolare la funzione di autocorrelazione del processo $y(t)$, bisogna determinare la correlazione tra i processi $x(t)$ e $y(t)$:

$$\begin{aligned}
 R_{yx}(\tau) &= E[y(t+\tau)x^*(t)] = E[y(t+\tau)x(t)] = E \left[\int_{-\infty}^{+\infty} h(t') x(t+\tau-t') dt' x(t) \right] \\
 \int_{-\infty}^{+\infty} h(t') E[x(t+\tau-t')x(t)] dt' &= \int_{-\infty}^{+\infty} h(t') R_X(\tau-t') dt' = h(\tau) * R_X(\tau)
 \end{aligned}$$

La funzione di autocorrelazione di $y(t)$ è quindi:

$$\begin{aligned}
 R_Y(\tau) &= E[y(t+\tau)y(t)] = E \left[y(t+\tau) \int_{-\infty}^{+\infty} h(t') x(t-t') dt' \right] = \int_{-\infty}^{+\infty} h(t') E[y(t+\tau)x(t-t')] dt' \\
 \int_{-\infty}^{+\infty} h(t) R_{yx}(\tau+t') dt' &= h(\tau) \otimes R_{yx}(\tau) = h(-\tau) * R_{yx}(\tau) = h(-\tau) * h(t) * R_X(\tau)
 \end{aligned}$$

La densità spettrale dell'uscita si ottiene trasformando quest'ultima relazione:

$$G_Y(f) = H^*(f)H(f)G_X(f) = |H(f)|^2 G_X(f)$$

8 Sistemi di Telecomunicazioni

Un sistema di telecomunicazioni in generale è formato da una sorgente, un canale ed un destinatario.

Per inviare un segnale bisogna codificarlo all'origine. Poiché la maggior parte dei segnali trattati sono digitali bisogna convertire il segnale originale, se è analogico, in un segnale di tipo digitale, tramite un filtro ADC, con un dato passo di campionamento. Per il teorema del campionamento 6.9 se il segnale è limitato in banda, e la frequenza di campionamento è il doppio della banda del segnale, allora non è presente aliasing nel segnale campionato, ed è possibile ricostruire esattamente il segnale originale al destinatario.

8.1 Processo di Quantizzazione

La sequenza di campioni ottenuti dal segnale analogici deve essere convertita in una serie di bit, tramite un processo chiamato quantizzazione. Questo segnale viene inserito in un filtro a gradinata, che assegna ad ogni campione una sequenza di bit. Poiché il numero di gradini è discreto, due campioni vicini possono essere convertiti nella stessa sequenza di bit. Si suppone esistano M livelli distinti, o gradini, allora sono necessari un numero $k = \log_2 M$ di bit per ogni campione per poter codificare tutti i possibili livelli. Il numero di bit viene scelto arbitrariamente, e dipende dalle necessità del sistema; nell'ambito della telefonia, si considera $k = 8$, mentre per tutti i sistemi audio si considera $k = 16$. Il segnale di ingresso, generalmente un segnale in tensione, compreso in un intervallo $[-V, V]$, transita in questo dispositivo quantizzatore, trasformando la sequenza di valori in una sequenza di bit. Il primo parametro da analizzare è l'errore di quantizzazione, basato sulla precisione, quindi sul numero di livelli disponibili in cui codificare i valori della sequenza. Per ogni campione l'errore della quantizzazione si ottiene sottraendo dal valore campione continuo $x[n]$ il valore del campione discreto o quantizzato $x_q[n]$. Il valore del campione continuo si riferisce al campione originale, poiché può assumere tutti i possibili valori nel dato intervallo di tensione, mentre il campione quantizzato può assumere solo un numero discreto di valori nello stesso intervallo:

$$e_q[n] = x[n] - x_q[n] \quad (8.1.1)$$

Se i campioni sono uniformemente distribuiti sull'intervallo $[-V, V]$, allora l'errore di quantizzazione è una variabile aleatoria ed assume come valore massimo il valore del passo di quantizzazione Δ :

$$\Delta = \frac{2V}{M} \quad (8.1.2)$$

Per cui l'errore di quantizzazione ha una densità di probabilità anch'essa uniformemente distribuita su un intervallo di larghezza Δ :

$$P_E(e) = \frac{1}{\Delta} \text{rect} \left(\frac{e}{\Delta} \right) \quad (8.1.3)$$

La potenza della variabile aleatoria errore E si calcola come:

$$P_e = \frac{1}{\Delta} \int_{-\Delta/2}^{\Delta/2} e^2 de = \frac{e^3}{3\Delta} \Big|_{-\Delta/2}^{\Delta/2} = \frac{\Delta^2}{12}$$

Poiché è uniformemente distribuita su un intervallo centrato nell'origine, ha valore medio nullo $\mu_e = 0$, per cui la potenza coincide con la varianza del segnale.

$$P_e = \frac{\Delta^2}{12} = \frac{V^2}{3M^2} = \sigma_e^2 \quad (8.1.4)$$

Spesso invece di lavorare in una scala lineare, si lavora in scala logaritmica \log_{10} o decibel dB:

$$\begin{aligned} (P_e)_{dB} &= 10 \log_{10} P_e = 10 \log_{10} \frac{V^2}{3} - 10 \log_{10} M^2 = 10 \log_{10} \frac{V}{3} - 10 \log_{10} 2^{2k} \\ (P_e)_{dB} &= 10 \log_{10} \frac{V^2}{3} - 2k \cdot 10 \log_{10} 2 = 10 \log_{10} \frac{V^2}{3} - 6k \end{aligned}$$

Per cui aumentando il numero di bit, ad ogni bit l'errore diminuisce di 6 dB. Così come l'errore, anche il segnale originario si è supposto essere uniformemente distribuito sull'intervallo $[-V, V]$, per si calcola la sua potenza:

$$\begin{aligned} P_X(x) &= \frac{1}{2V} \text{rect} \left(\frac{x}{2V} \right) \\ P_x &= \frac{1}{2V} \int_{-V}^V x^2 dx = \frac{x^3}{6V} \Big|_{-V}^V = \frac{V^2}{3} \end{aligned}$$

Per cui la potenza dell'errore si esprime in decibel come:

$$(P_e)_{dB} = (P_x)_{dB} - 6k \quad (8.1.5)$$

In caso i livelli del quantizzatore non siano distribuiti uniformemente, ovvero ogni intervallo Δ_i presenta una probabilità diversa P_i , la potenza si ottiene come il valore medio della potenza su tutti gli intervalli:

$$P_e = \sum_{i=1}^N \frac{\Delta_i^2}{12} P_i$$

In questa situazione si può utilizzare una codifica alla sorgente per diminuire il bitrate necessario per trasmettere il canale.

8.2 Segnale Telefonico e Codifica di Sorgente

Il segnale telefonico si assume abbia una frequenza massima di 3.4 kHz, ma per evitare problemi di aliasing si assume una banda di 4 kHz, per cui la frequenza di campionamento è $f_C = 8$ kHz, per cui il tempo di campionamento è $T_C = 125 \mu s$. Per tutti i segnali audio, telefonici, si considera $k = 8$.

Quindi per trasmettere un unico canale telefonico, bisogna trasmettere un simbolo ogni T_C , composto da k bit:

$$M \cdot f_C = 64 \text{ kb/s} \quad (8.2.1)$$

Questa tecnica si chiama PCM “Parse Coded Modulation”, e forma il canale base su cui si sono impostano le gerarchie numeriche, poiché si inviano più canali insieme su una stessa linea.

Tipicamente si effettua una codifica di sorgente, poiché se venisse permesso a più utenti di trasmettere simultaneamente sulla la stessa banda, si satura immediatamente.

Una codifica naturale associa ad ogni valore possibili di ingresso al quantizzatore una sequenza di k bit, ma alcuni simboli non vengono trasmessi con la stessa frequenza, per cui la densità di probabilità dei valori dei campioni in entrata al quantizzatore non è uniformemente distribuita. Se è nota a priori è possibile creare una codifica alla sorgente associando i simboli più probabili a meno bit ed i simboli più probabili a più bit. Per cui ad ogni simbolo viene associato un numero diverso di bit.

Quindi le parole di codice hanno un numero di bit massimo pari a k , e minimo definito dalla codifica a sorgente, in questo modo si diminuisce il bitrate richiesto da un singolo canale.

Una delle codifiche più famose è la codifica di Hoffman, e riduce il bitrate dato un insieme di M simboli, ognuno associato ad una probabilità P_i , nota a priori. Per effettuare questa riduzione si genera un albero, o grafo, partendo dai simboli a probabilità minore, posizionandoli come foglie dell'albero. L'organizzazione dell'albero è arbitraria, come la scelta delle foglie, e la scelta se due probabilità sono simili tra di loro. Una volta scelte le foglie, si accoppiano e si sommano le loro probabilità per creare il loro genitore. In seguito si inserisce allo stesso livello di questi genitore i simboli aventi una probabilità simile. Si effettua lo stesso processo su questo livello, sommando le probabilità di due nodi per creare il genitore, inserendo ad ogni nuovo livello creato in questo modo i simboli che presentano una probabilità simile, fino ad arrivare alla radice dell'albero, avente probabilità 1.

Si differenziano i nodi generati dall'inserimento di simboli, ed i nodi generati dalla somma di due probabilità. Scorrendo l'albero dalla radice, si assegna un 1 andando verso sinistra, ed uno 0 andando verso destra. Ogni volta che si raggiunge un nodo associato ad un simbolo in questo modo, la sua sequenza di bit sono quindi i bit associati al cammino da quel nodo alla radice dell'albero messi in successione. Tutti i nodi associati a simboli sono delle foglie, per come è stato costruito l'albero, posti a diversi livelli di profondità in base alla loro probabilità.

In questo modo i simboli più probabili sono associati ad una sequenza di bit di lunghezza minore. Si crea un albero per associare univocamente una sequenza di bit ad un dato simbolo, poiché avendo lunghezza diversa possono essere confusi come preambolo di un'altra sequenza.

Per ottenere il bitrate di questa codifica bisogna moltiplicare la frequenza in cui vengono trasmessi i simboli f_C per il numero medio di bit:

$$f_C \cdot \sum_{i=1}^M P_i k_i$$

In questo tipo di codifica non vengono perse informazioni e viene diminuita la banda necessaria per trasmettere un unico segnale.

Un altro algoritmo senza perdita di informazioni è l'algoritmo PKZip, che rimuove da un file le correlazioni, ovvero corrispondenze o ridondanze da un file.

Invece codifiche che comportano una perdita di informazioni sono tutte le codifiche JPG, MPG, GIF, MP3. Nei sistemi audio si assume che si campiona ad una frequenza di 44.1 kHz, con due

canali, e 16 bit, per cui si trasmette con un bitrate:

$$1.4\text{Mb/s}$$

Invece se viene codificato nel formato MP3, il bitrate, approssimativamente, viene diviso per 11 poiché la codifica rimuove le frequenze più alte.

Questi algoritmi cercano di rimuovere il maggior numero di bit superflui da un dato segnale, ma è presente un limite inferiore oltre al quale si perdono informazioni relative al segnale. Si chiama entropia della sorgente e si indica con H , si ottiene come:

$$H = \sum_{i=1}^M P_i \log_2 \frac{1}{P_i}$$

Dove P_i sono le probabilità dei vari simboli. Rappresenta il numero minimo di bit per codificare una sorgente. Si definisce informazione o auto-informazione di un simbolo i I_i :

$$I_i = \log_2 \frac{1}{P_i} \quad (8.2.2)$$

Quindi minore è la probabilità, maggiore è la sua informazione. Se due simboli sono indipendenti tra di loro, allora l'informazione si somma:

$$I_{ij} = \log_2 \frac{1}{P_i P_j} = \log_2 \frac{1}{P_i} + \log_2 \frac{1}{P_j} = I_i + I_j$$

Quindi l'entropia può essere espressa come la somma della probabilità di un simbolo, per la sua informazione:

$$H = \sum_{i=1}^M P_i I_i \quad (8.2.3)$$

Se sono presenti solo due simboli, allora l'entropia del segnale si ottiene come:

$$H = P \log_2 \frac{1}{P} + (1 - P) \log_2 \frac{1}{1 - P}$$

Questa descrizione dell'informazione è dovuta a John Tukey, inventore della “Fast Fourier Transform”, ha inventato la parola bit, acronimo di “Binary Digit”, mentre il concetto di entropia è legato a Claude Shannon, padre della teoria dell'informazione.