#### -Formule Segnali

#### ENERGIA DI UN SEGNALE

$$E_{f} = \begin{cases} \int_{-\infty}^{+\infty} f^{2}(t)dt & \text{se } f \in \mathbb{R} \\ \left| f(t) \right|^{2} dt & \cos \left| f(t) \right|^{2} = f^{*}(t) f(t), \ f \in \mathbb{C} \end{cases}$$

5

## POTENZA MEDIA DI UN SEGNALE

$$P_{f} = \begin{cases} \lim_{T \to +\infty} \frac{1}{T} \int_{-\frac{T}{2}}^{+\frac{T}{2}} f^{2}(t) dt & \text{se } f \in \mathbb{R} \\ \lim_{T \to +\infty} \frac{1}{T} \int_{-\frac{T}{2}}^{+\frac{T}{2}} |f(t)|^{2} dt & \text{con} |f(t)|^{2} = f^{*}(t) f(t), f \in \mathbb{C} \end{cases}$$

CROSS-CORRELAZIONE
 Dati f₁(t), f₂(t) segnali continui, t ∈ ℝ il segnale di cross-correlazione è

$$f_1 \otimes f_2(t) = \int_{-\infty}^{\infty} f_1^*(\tau) f_2(\tau + t) d\tau$$

- $f_1^*(\tau)$  complesso coniugato
- $f_1^*(\tau) \rightarrow f_1(\tau)$  se  $f_1$  è reale (maggior parte dei casi che vedremo)
- · con t=0 si ha l'integrale di cross-correlazione
- · CROSS-CORRELAZIONE NORMALIZZATA
- · Serve per trattare segnali con range di valori diversi

$$f_1 \overline{\otimes} f_2(t) = \frac{\int\limits_{-\infty}^{\infty} f_1^*(\tau) f_2(\tau + t) d\tau}{\sqrt{E_{f_1} E_{f_2}}}$$

dove  $E_f$  indica l'energia del segnale f

- Quando f<sub>1</sub>=f<sub>2</sub> si parla di autocorrelazione (normalizzata e non)
  - Nel caso di segnali discreti, dati  $x_1(n)$ ,  $x_2(n)$

$$x_1 \otimes x_2(n) = \sum_{k=-\infty}^{+\infty} x_1^*(k) x_2(k+n) \quad k \in \mathbb{Z}$$

-----

 Nel caso 2D (immagini) x<sub>1</sub> ed x<sub>2</sub> sono solitamente segnali digitali ad intervallo limitato, e la correlazione diventa

$$x_1 \otimes x_2(n,m) = \sum_{u=-k}^{+k} \sum_{v=-k}^{+k} x_1(u,v) x_2(n+u,m+v)$$

 Per questo motivo, si introduce la cross correlazione normalizzata per 2D

$$x_1 \otimes x_2(n,m) = \frac{\sum_{u=-k}^{+k} \sum_{v=-k}^{+k} \left[ x_1(u,v) - \overline{x}_1 \left[ x_2(n+u,m+v) - \overline{x}_2 \right] \right]}{\sqrt{\sum_{u=-k}^{+k} \sum_{v=-k}^{+k} \left[ x_1(u,v) - \overline{x}_1 \right]^2 \sum_{u=-k}^{+k} \sum_{v=-k}^{+k} \left[ x_2(u,v) - \overline{x}_2 \right]^2}}$$

- In pratica, fissato il punto di applicazione n,m, sottraggo la media ad ogni punto nell'intorno di applicazione definito dalla matrice kernel
- divido per il prodotto della varianza dei due segnali, estraendo a radice alla fine

-----

--+++

#### CONVOLUZIONE

- "Parente stretto" della cross-correlazione
- Dati f<sub>1</sub>(t), f<sub>2</sub>(t) segnali continui di variabile reale, l'integrale di convoluzione è

$$f_1 * f_2(t) = \int_{-\infty}^{\infty} f_1(\tau) f_2(t - \tau) d\tau$$

 Nel caso 2D (immagini) x<sub>1</sub> ed x<sub>2</sub> sono solitamente segnali digitali ad intervallo limitato, e la convoluzione diventa

$$X_1 * X_2(n,m) = \sum_{u=-k}^{+k} \sum_{v=-k}^{+k} X_1(u,v) X_2(n-u,m-v)$$

- Nel caso di segnali discreti, dati x<sub>1</sub>(n), x<sub>2</sub>(n)

$$x_1 * x_2(n) = \sum_{k=-\infty}^{+\infty} x_1(k) x_2(k-n) \quad k \in \mathbb{Z}$$

## Funzione box e impulso di Dirac

• Funzione box (su x continuo e reale):

$$\Pi(x) = \begin{cases} 1, & -0.5 \le x \le 0.5 \\ 0, & altrimenti \end{cases}$$

· Funzione box generica:

A
$$\Pi(x/b)$$
  $x \in [-b/2, b/2]$ 

$$A \cap \Pi(x/b)$$

$$A$$

· Si consideri il sottoinsieme

$$\left\{ A\Pi(x/b) : \int_{-\infty}^{\infty} A\Pi(x/b) dx = 1 \right\} \quad \text{con A} = 1/b$$

 Si definisce δ(x) funzione generalizzata o impropria come:

$$\delta(x) = \lim_{b \to 0} \frac{1}{b} \Pi(x/b) \quad \text{col vincolo} \int_{-\infty}^{\infty} \delta(x) dx = 1$$

· Impulso unitario

$$\delta(x) = \begin{cases} \infty & \text{se } x = 0 \\ 0 & \text{se } x \neq 0 \end{cases} \qquad \int_{-\infty}^{\infty} \delta(x) dx = 1$$

- Il vincolo integrale rende l'impulso associabile ad una distribuzione probabilistica
- Impulso traslato (sposto l'impulso su x<sub>0</sub>)

$$\delta(x-x_0) = \lim_{b\to 0} \frac{1}{b} \Pi(\frac{x-x_0}{b})$$

· Proprietà dell'impulso

1) 
$$\delta(x-x_0)=0 \quad \forall x \neq x_0$$

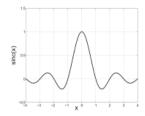
2) Data 
$$f$$
 funzione generica  $\int_{-\infty}^{\infty} f(x) \delta(x - x_0) dt = f(x_0)$  (proprietà di setacciamento)

3) 
$$\delta(x-x_0) = \delta(x_0-x) \quad \forall t \in \mathbb{R}$$

4) 
$$\delta(ax) = \frac{1}{|a|} \delta(x) \quad \forall x \in \mathbb{R}, \text{ fissato } a \in \mathbb{R} - \{0\}$$

## Funzione sinc

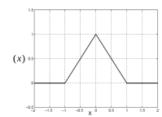
$$\operatorname{sinc}(t) = \frac{\sin(\pi t)}{\pi t}$$



- · Caratteristiche
  - intersezioni asse x in 1,2,3...
  - $-\lim_{t\to\infty}\operatorname{sinc}(t)=0$
- Funzione cruciale per l'analisi tempo/frequenza
- Strettissimo legame con la funzione box

## Funzione triangolo

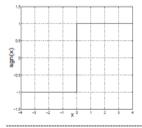
$$\Lambda(x) = \begin{cases} 1 - |x|, & |x| < 1 \\ 0 & \text{altrimenti} \end{cases}$$



 Importante nell'analisi spettrale e per le operazioni di convoluzione

## Funzione segno

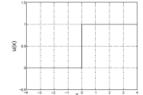
$$sgn(x) = \begin{cases} -1, & x < 0 \\ +1, & x > 0 \\ 0, & x = 0 \end{cases}$$



 Ribalta segnali sopra/sotto l'asse x

## Funzione gradino

$$u(x) = \begin{cases} 0 & x < 0 \\ 1 & x \ge 0 \end{cases}$$



- rappresenta un segnale che si attiva a partire da un tempo specificato e rimane attivo indefinitamente
- Da non confondersi con la funzione segno

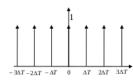
esercizi alla lavaana () 4-5-6

## Treno di impulsi

• Il treno di impulsi  $\mathbf{S}_{\Delta T}(\mathbf{X})$  è la somma di un numero infinito di impulsi periodici discreti distanziati di una quantità  $\Delta T$ 

$$s_{\Delta T}(x) = \sum_{n=-\infty}^{+\infty} \delta(x - n\Delta T)$$

$$n \in \mathbb{Z}$$



# **SERIE DI FOURIER**

 Una funzione f: R→ R di variabile continua t, periodica di periodo T, può essere espressa come:

$$f(t) = \sum_{n=-\infty}^{+\infty} c_n e^{j\frac{2\pi n}{T}t} \text{ per } n \in \mathbb{Z}$$
 (1, sintesi)

i.e., una sommatoria di esponenziali complesse di frequenza *multiple* rispetto a quella fondamentale  $(2\pi/T)$  moltiplicate per i coefficienti  $c_n \in \mathbb{C}$ , dove:

$$c_n \in \mathbb{C} = \frac{1}{T} \int_{-\frac{T}{2}}^{\frac{T}{2}} f(t) e^{-j\frac{2\pi n}{T}t} dt$$
 per  $n \in \mathbb{Z}$  (2, analisi)

## TRASFORMATA DI FOURIER

Sia f(t) segnale reale continuo f:R→R anche non periodico, si chiama trasformata di Fourier (TdF) F(f(t)) = F(μ) il segnale F:R→C

$$\mathcal{F}(f(t)) = F(\mu) = \int_{-\infty}^{+\infty} f(t)e^{-j2\pi\mu t} dt$$

- L'unità frequenziale μ è l'analogo di n/T della serie di Fourier
- La TdF esiste se f(t) è segnale di energia (condizione sufficiente, altri segnali ammettono TdF)

\_\_\_\_\_

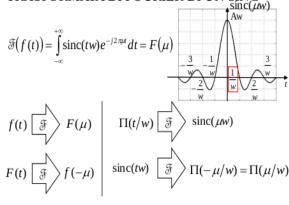
## TRASFORMATA DI FOURIER INVERSA

Sia F(μ) la trasformata di Fourier di un segnale f: ℝ→ℝ. Si definisce trasformata di Fourier inversa il segnale ℱ¹(F(μ))= f(t)

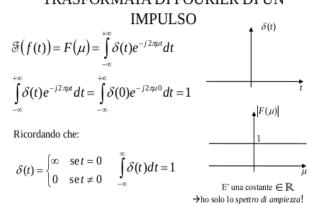
$$\mathfrak{F}^{-1}(F(\mu)) = f(t) = \int_{-\infty}^{+\infty} F(\mu) e^{j2\pi\mu t} d\mu$$

- In pratica, la TdF restituisce, per una data frequenza μ, un coefficiente di "presenza" F(μ)
- La  $\mathfrak{F}^{-1}$  permette di ricostruire f a partire da F

TRASFORMATA DI FOURIER DI UN SINC



TRASFORMATA DI FOURIER DI UN



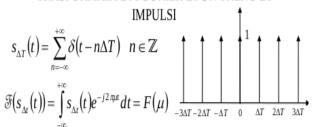
· In maniera analoga con impulso centrato in t<sub>0</sub>

$$\mathcal{F}(f(t)) = F(\mu) = \int_{-\infty}^{+\infty} \delta(t - t_0) e^{-j2\pi\mu t} dt$$

$$\int_{-\infty}^{+\infty} \delta(t - t_0) e^{-j2\pi\mu t} dt$$

$$= e^{-j2\pi\mu t_0}$$

## TRASFORMATA DI FOURIER DI UN TRENO DI



Fourier per rappresentarla

$$\left(f(t) = \sum_{n=-\infty}^{+\infty} c_n e^{j\frac{2\pi n}{T}t}\right)$$

• Osservando che 
$$S_{\Delta T}(t)$$
 è periodica, uso la serie di Fourier per rappresentarla 
$$\begin{pmatrix} f(t) = \sum_{n=-\infty}^{+\infty} c_n e^{j\frac{2\pi n}{T}t} \end{pmatrix} = \frac{1}{\Delta T} \int_{-\frac{\Delta T}{2}}^{\frac{\Delta T}{2}} \sum_{n=-\infty}^{+\infty} \delta(t-n\Delta T) e^{-j\frac{2\pi n}{\Delta T}t} dt$$
• determino  $c_n$ 

$$= \frac{1}{\Delta T} \int_{-\frac{\Delta T}{2}}^{\frac{\Delta T}{2}} \delta(t) e^{-j\frac{2\pi n}{\Delta T}t} dt$$

$$= \frac{1}{\Delta T}$$

$$s_{\Delta T}(t) = \sum_{n=-\infty}^{+\infty} \delta(t - n\Delta T)$$
$$= \sum_{n=-\infty}^{+\infty} \frac{1}{\Delta T} e^{j\frac{2\pi n}{\Delta T}t}$$

- · Ho una forma alternativa per il treno di impulsi
- Un'esponenziale complessa con cui ho già lavorato (slide17)

$$e^{j2\pi t_0}$$
  $\mathcal{F}$   $\delta(\mu-t_0)$ 

· Uso la linearità (mi dimentico della sommatoria per ora e dello scalare) · Uso il risultato di dualità di slide 17 e ottengo

$$e^{j\frac{2\pi n}{\Delta T}t}$$
  $\Im$   $\delta\left(\mu-\frac{n}{\Delta T}\right)$ 

da cui

$$\sum_{n=-\infty}^{+\infty} \delta(t - n\Delta T)$$

$$\sum_{n=-\infty}^{+\infty} \frac{1}{\Delta T} \delta\left(\mu - \frac{n}{\Delta T}\right)$$

TRASFORMATA DI
FOURIER DELLA
CONVOLUZIONE
(fondamentale!)
$$f_{1} * f_{2}(t) = \int_{-\infty}^{\infty} f_{1}(\tau) f_{2}(t-\tau) d\tau$$

$$= \int_{-\infty}^{+\infty} \left[ \int_{-\infty}^{+\infty} f(\tau) \cdot h(t-\tau) d\tau \right] e^{-j2\pi\mu t} dt$$

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

$$= \int_{-\infty}^{+\infty} f(\tau) H(\mu) e^{-j2\pi\mu t} d\tau$$

$$= H(\mu) \int_{-\infty}^{+\infty} f(\tau) e^{-j2\pi\mu t} d\tau$$

$$= H(\mu) \cdot F(\mu)$$

 Matematicamente, campionare un segnale significa moltiplicarlo per un treno di impulsi

$$\widetilde{f}(t) = f(t) \cdot s_{\Delta T}(t) = f(t) \cdot \sum_{n=-\infty}^{+\infty} \delta(t - n\Delta T)$$

 $f(t)s_{\Delta T}(t)$ 

\_\_\_\_\_

### TRASFORMATA DI FOURIER A TEMPO-DISCRETO

- Sia F(μ) la trasformata di Fourier di un segnale f(t): R→R. Ora considero f(t) e voglio calcolarne la trasformata di Fourier F(μ)
- · Attraverso il teorema della convoluzione so che:

$$\widetilde{F}(\mu) = \mathfrak{F}\{\widetilde{f}(t)\}\$$

$$= \mathfrak{F}\{f(t) \cdot s_{\Delta t}(t)\}\$$

$$= F(\mu) * S_{\Delta t}(\mu)$$

- dove so che  $S_{\Delta t}(\mu) = \frac{1}{\Delta T} \sum_{n=-\infty}^{+\infty} \delta \left( \mu \frac{n}{\Delta T} \right)$
- · la convoluzione in frequenza si risolve come segue:

$$F(\mu) * S_{\Delta t}(\mu) = \int_{-\infty}^{+\infty} F(\tau) \cdot S_{\Delta t}(\mu - \tau) d\tau$$

$$= \frac{1}{\Delta T} \int_{-\infty}^{+\infty} F(\tau) \cdot \sum_{n=-\infty}^{+\infty} \delta \left( \mu - \frac{n}{\Delta T} - \tau \right) d\tau$$

$$= \frac{1}{\Delta T} \sum_{n=-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} F(\tau) \cdot \delta \left( \mu - \frac{n}{\Delta T} - \tau \right) d\tau$$

$$= \frac{1}{\Delta T} \sum_{n=-\infty}^{+\infty} F\left( \mu - \frac{n}{\Delta T} \right)$$

A questo punto, devo antitrasformare la copia ritagliata per arrivare al segnale f(t)

$$f(t) = \mathcal{F}^{-1} \{ F(\mu) \}$$

$$= \mathcal{F}^{-1} \{ H(\mu) \cdot \widetilde{F}(\mu) \}$$

$$= h(t) * \widetilde{f}(t)$$

si può dimostrare (lo faremo come esercizio)

$$f(t) = \sum_{n=-\infty}^{\infty} f(n\Delta T) \operatorname{sinc}[(t - n\Delta T)/n\Delta T]$$

Quindi ho due formulazioni, equivalenti, per la DTFT:

$$\widetilde{F}(\mu) = \frac{1}{\Delta T} \sum_{n=-\infty}^{+\infty} F\left(\mu - \frac{n}{\Delta T}\right) = \sum_{n=-\infty}^{+\infty} f_n e^{-j2\pi\mu n\Delta T}$$

$$\widetilde{F}(\widetilde{\mu}) = \widetilde{F}\left(\frac{m}{M}\frac{1}{\Delta T}\right) = \sum_{n=-\infty}^{+\infty} f_n e^{-j2\pi \frac{m}{M}n} \qquad m = 0,..., M-1$$

$$\widetilde{F}\left(\frac{m}{M}\frac{1}{\Delta T}\right) = F\left(\frac{m}{M}\frac{1}{\Delta T}\right) = F_m = \sum_{n=0}^{M-1} f_n e^{-j2\pi \frac{m}{M}n}$$

$$f(n\Delta T)$$
 per un gener

$$\widetilde{f}(n\Delta T) = f(n\Delta T) = f_n = \frac{1}{M} \sum_{m=0}^{M-1} F_m e^{j2\pi \frac{m}{M}n}$$

## Da 1D a 2D: osservazioni

$$\begin{split} F_{m} &= \sum_{n=0}^{M-1} f_{n} e^{-j2\pi \frac{m}{M}n} \\ &= \sum_{n=0}^{M-1} f_{n} \left[ \cos \left( 2\pi \frac{m}{M} n \right) - j \sin \left( 2\pi \frac{m}{M} n \right) \right] \\ F_{m} &= \sum_{n=0}^{M-1} f_{n} e^{-j2\pi \frac{m}{M}n} \rightarrow F_{u} = F(u) = \sum_{x=0}^{M-1} f(x) e^{-j2\pi \frac{u}{M}x} \end{split}$$

Passo al 2D

$$F(u,v) = \sum_{x=0}^{M-1} \sum_{y=0}^{N-1} f(x,y) e^{-j2\pi \left(\frac{u}{M}x + \frac{v}{N}y\right)}$$

$$F(u,v) \stackrel{\mathfrak{F}}{=} \sum_{x=0}^{M-1} \sum_{y=0}^{N-1} f(x,y) e^{-j2\pi \left(\frac{u}{M}x + \frac{v}{N}y\right)}$$

$$= \sum_{x=0}^{M-1} \sum_{y=0}^{N-1} f(x,y) B^{(u,v)}(x,y) = I \cdot B^{(u,v)}$$
Risposta di I all'immagine (complessa) base (u,v) base che [ funzione di (u,v)

 Se r<sub>k</sub> è il k-esimo livello di grigio, k=0,...,L-1 e H(r<sub>k</sub>) il corrispondente conteggio dato dall'istogramma dell'immagine di dimensioni MxN, posso definire

$$p_r(r_k) = \frac{H(r_k)}{MN}$$

L'equalizzazione dell'istogramma è la seguente funzione T, con s<sub>k</sub>
 k-esimo valore di grigio in cui si mappa r<sub>k</sub>:

$$\begin{split} s_k &= T(r_k) = (L-1) \sum_{j=0}^k p_r(r_k) \Big| \int_{ripartizione\ probabilistic\ a}^{\text{somma cumulativa o\ funzione\ }di} \\ &= \frac{(L-1)}{MN} \sum_{j=0}^k H(r_j) = \frac{\sum_{j=0}^k H(r_j)}{\frac{MN}{(L-1)}} \quad \text{(chiarimento\ del\ significato\ di\ questa\ formula\ alla\ lavagna)} \end{split}$$

-----

# Alcune proprietà DFT 2D

## TRASLAZIONE

## ROTAZIONE

$$g(x, y) = f(x - x_0, y - y_0)$$

$$G(u, v) = F(u, v)e^{-j2\pi\left(\frac{u}{M}x_0 + \frac{v}{N}y_0\right)}$$

 $\mathcal{F}(f_{\theta})(u,v) = \mathcal{F}(f)_{\theta}(u,v)$ 

$$g(x, y) = f(x, y)e^{j2\pi\left(\frac{u}{M}x_0 + \frac{v}{N}y_0\right)}$$
  

$$G(u, v) = f(u - u_0, v - v_0)$$