

# Frequency Domain Processing

---

C. Andrés Méndez

March 26<sup>th</sup> 2013



# Sommario

- Ripasso sull'analisi di Fourier e il trattamento numerico dei segnali
- Trasformata di Fourier in MatLab

# Segnali e Spettri

Fourier Transform

$$F(\omega) = \int_{-\infty}^{\infty} f(t) e^{-j\omega t} dt$$

Inverse Fourier Transform

$$f(t) = \frac{1}{2\pi} \int_{-\infty}^{\infty} F(\omega) e^{j\omega t} d\omega$$

# Getting to know the FFT

- **What is the FFT?** FFT = Fast Fourier Transform. The FFT is a faster version of the *Discrete Fourier Transform (DFT)*. The FFT utilizes some clever algorithms to do the same thing as the DTF, but in much less time.
- **Ok, but what is the DFT?** The DFT is extremely important in the area of frequency (spectrum) analysis because it takes a discrete signal in the time domain and transforms that signal into its discrete frequency domain representation. Without a discrete-time to discrete-frequency transform we would not be able to compute the Fourier transform with a microprocessor or DSP based system.

# Getting to know the FFT (2)

- For example, if a sequence has **N** points, and **N** is an integral power of **2**,
  - then DFT requires **N<sup>2</sup>** operations,
  - whereas FFT requires  $\frac{N}{2}\log_2(N)$  complex multiplication,
  - $\frac{N}{2}\log_2(N)$  complex additions and
  - $\frac{N}{2}\log_2(N)$  subtractions.
  - For **N = 1024**, the computational reduction from DFT to FFT is more than 200 to 1.

# Discrete Fourier Transform

- DFT

$$G[k] = \sum_{n=0}^{N-1} g[n] \exp(-j2\pi nk / N) \quad k = 0, 1, \dots, N-1$$

If we define the weighting function  $W_N$  as

$$W_N = e^{\frac{-j2\pi}{N}} = e^{-j2\pi FT}$$

$G[k]$  can be re-expressed as

$$G[k] = \sum_{n=0}^{N-1} g[n] W_N^{kn}$$

# Discrete Fourier Transform, Example

- Given the sequence  $\mathbf{x[n]}=(1,2,1)$
- Calculate the DFT

$$G[k] = \sum_{n=0}^{N-1} g[n] W_N^{kn}$$

$$W_N = e^{\frac{-j2\pi}{N}} = e^{-j2\pi FT}$$

$$W_3^0 = 1$$

$$W_3^1 = e^{-\frac{j2\pi}{3}} = -0.5 - j0.866$$

$$W_3^2 = e^{-\frac{j4\pi}{3}} = -0.5 + j0.866$$

$$W_3^3 = W_3^0 = 1$$

$$W_3^4 = W_3^1$$

# Discrete Fourier Transform, Example (2)

$$G[k] = \sum_{n=0}^{N-1} g[n] W_N^{kn}$$

$$W_N = e^{\frac{-j2\pi}{N}} = e^{-j2\pi FT}$$

$$G[0] = \sum_{n=0}^2 g[n] W_3^0 = 1 + 2 + 1 = 4$$

$$\begin{aligned} G[1] &= \sum_{n=0}^2 g[n] W_3^n = g[0] W_3^0 + g[1] W_3^1 + g[2] W_3^2 \\ &= 1 + 2(-0.5 - j0.866) + (-0.5 + j0.866) = -0.5 - j0.866 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} G[2] &= \sum_{n=0}^2 g[n] W_3^{2n} = g[0] W_3^0 + g[1] W_3^2 + g[2] W_3^4 \\ &= 1 + 2(-0.5 + j0.866) + (-0.5 - j0.866) = -0.5 + j0.866 \end{aligned}$$



# Discrete Fourier Transform, Example (3)

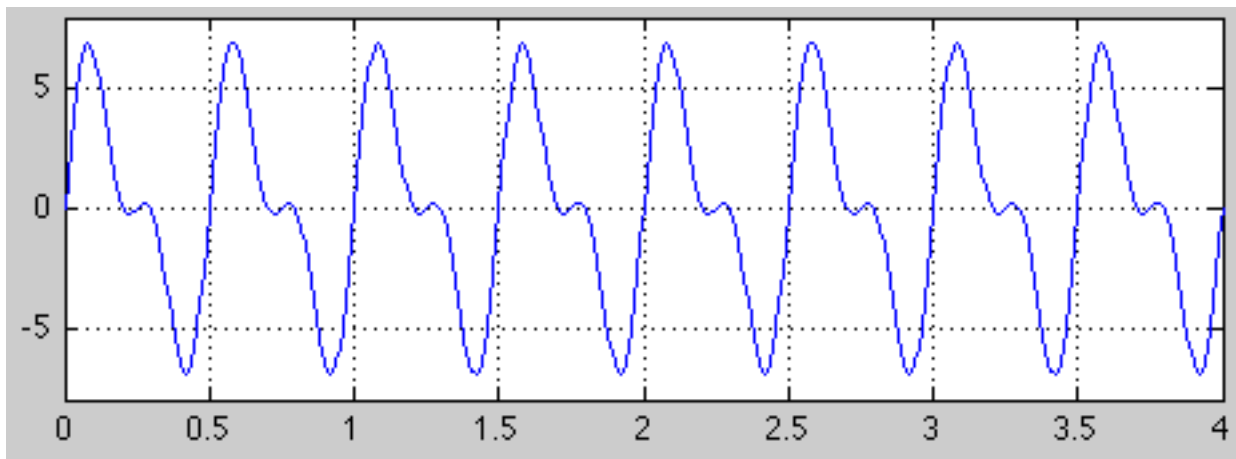
- In Matlab
- $x = [1 \ 2 \ 1];$
- $xfft = fft(x)$
- **Result:**
- $xfft =$
- 4.0000
- $-0.5000 - 0.8660i$
- $-0.5000 + 0.8660i$

# Trasformata di Fourier 1-D

- Ogni segnale può essere descritto dalla somma di sinusoidi con differenti ampiezze e frequenze.
- I comandi MatLab per calcolare la trasformata di Fourier e la sua inversa sono rispettivamente **fft** e **ifft**.
- Esercizio**1**
  - Supponiamo di avere 10 campioni di un segnale casuale (**rand**)
  - Calcolare la FFT del segnale
  - Calcolare la IFFT del segnale
  - Estrarre la parte reale della IFFT
  - Confrontare il risultato della IFFT con il segnale di partenza

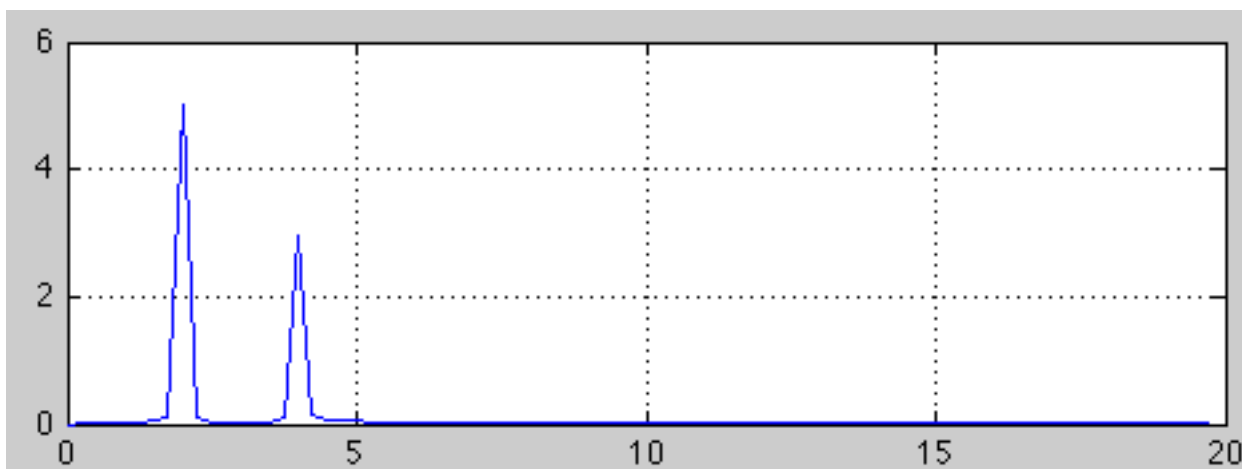
# Forma d'onda e spettro di ampiezza

- Esercizio **2**
  - Supponiamo di campionare un segnale ogni 0.01 secondi per la durata di 4 secondi
  - Il segnale è dato dalla somma di due **sinusoidi** di ampiezza  $A$  3 e 5 e frequenza  $f$  4 e 2 ( $\omega=2\pi f$ ) rispettivamente
  - Generare il grafico tempo – ampiezza (usare il comando axis per aggiustare la scalatura degli assi)

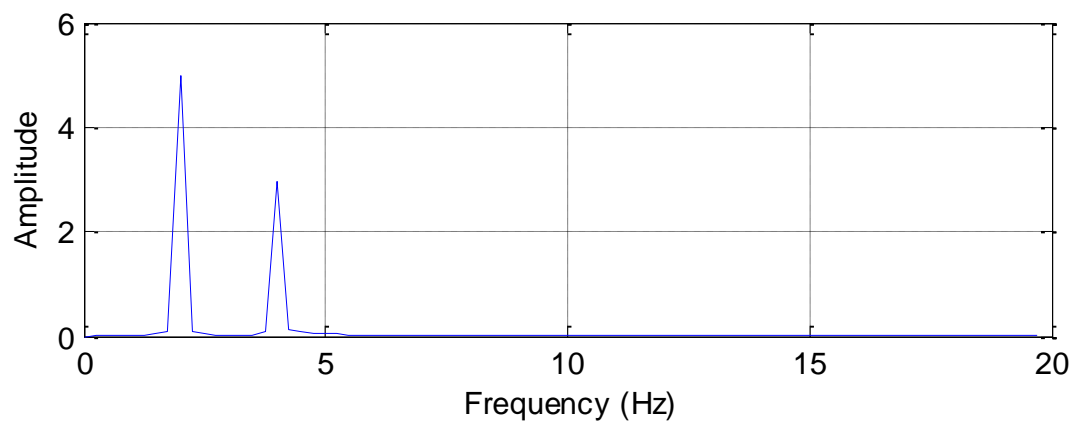
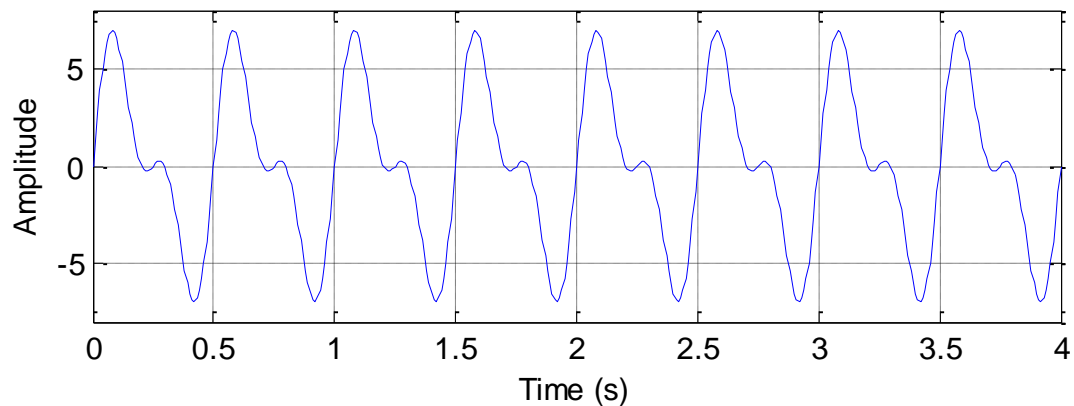


# Forma d'onda e spettro di ampiezza (2)

- Con la Trasformata di Fourier possiamo visualizzare cosa caratterizza maggiormente il segnale.
  - Calcolare la fft del segnale
  - Calcolare il suo valore assoluto e normalizzarlo
  - Plottare lo spettro di ampiezza



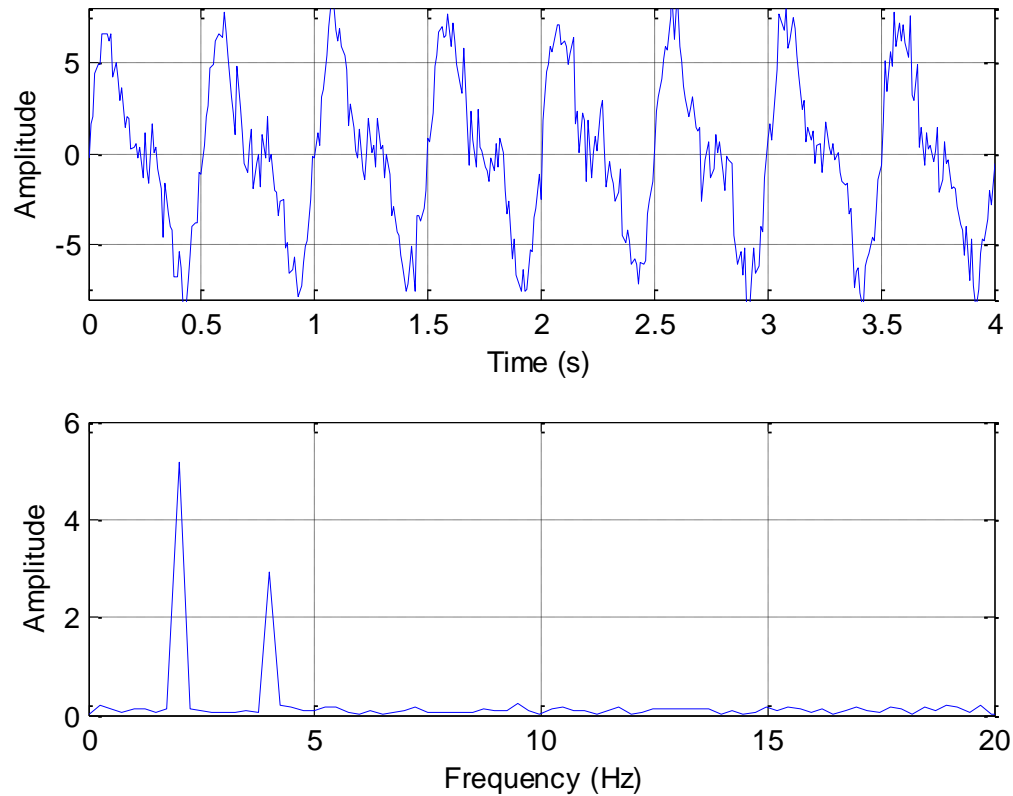
# Forma d'onda e spettro di ampiezza (3)



# Filtraggio del rumore dai segnali

- Vediamo come usare la  $\text{fft}$  e la  $\text{ifft}$  per filtrare il rumore dai segnali.
- Esercizio **3**
  - Aggiungere al segnale dell'esercizio precedente del rumore casuale
  - Calcolare la trasformata del segnale rumoroso
  - Calcolare lo spettro di ampiezza
  - Plottare la forma d'onda e lo spettro di ampiezza

# Filtraggio del rumore dai segnali (2)



# Filtraggio del rumore dai segnali (3)

- Attraverso la ifft filtriamo il rumore. Il comando **fix** arrotonda gli elementi del suo argomento all'intero più vicino.
  - Settare i numeri  $<100$  a zero (della trasformata originale, senza processare)
  - ifft dei dati trasformati ed estrarre la parte reale
  - Plottare l'andamento dei campioni corretti



# FFT in Matlab, numero di punti calcolati

- Sintassi: **fft(x,N)**
- N= numero di punti calcolati per la FFT
- Qual è l'effetto di modificare N?
- Eercizio **4**
  - Sintetizzare un **coseno** con 30 campioni e 10 campioni per periodo
  - Definire 3 valori diversi per N: 64,128,256
  - Plottare i 3 casi
  - Cosa succede se N è uguale al numero di campioni in x?

# Elaborazione nel dominio della frequenza

- The general idea is that the image ( $f(x,y)$  of size  $M \times N$ ) will be represented in the frequency domain ( $F(u,v)$ ). The equation for the two-dimensional discrete Fourier transform (DFT) is:

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

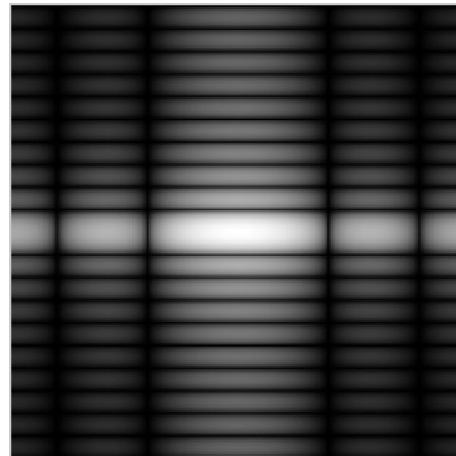
- The concept behind the Fourier transform is that any waveform that can be constructed using a sum of sine and cosine waves of different frequencies. The exponential in the above formula can be expanded into sines and cosines with the variables  $u$  and  $v$  determining these frequencies.
- The inverse of the above discrete Fourier transform is given by the following equation:

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

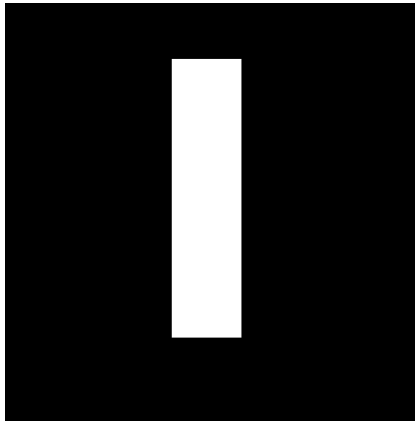
- Thus, if we have  $F(u,v)$ , we can obtain the corresponding image ( $f(x,y)$ ) using the inverse, discrete Fourier transform.

# Visualizzazione dello spettro

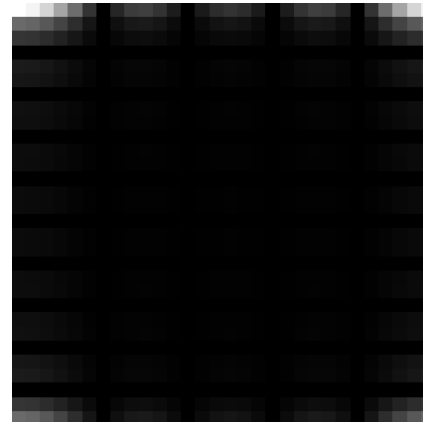
- Esercizio **5**
  - Creare un'immagine 30x30 con un rettangolo bianco su sfondo nero
  - Calcolare la DFT e visualizzare lo spettro di ampiezza (**fft2**)
  - Aggiungere dello zero padding per migliorare il calcolo della DFT
  - Shiftare la componente zero al centro dello spettro (**fftshift**)
  - Per migliorare la visualizzazione usare la funzione **log**
- Suggerimento per la visualizzazione usare **imshow(f,'InitialMagnification','fit')**



# Visualizzazione dello spettro (2)



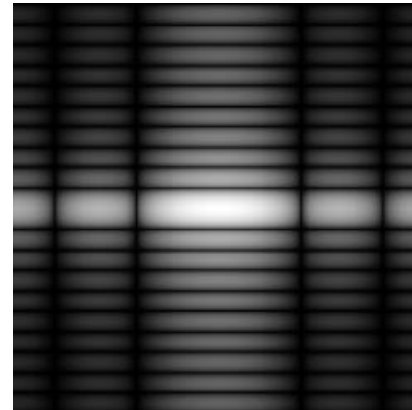
original



DFT



Zero-padded DFT



Centered and Log