

# Signal Processing

Enzo Scossa-Romano

24 Juli 2014

## Contents

<b>1</b>	<b>DTFT</b>	<b>1</b>
<b>2</b>	<b>DFT/FFT: dalla matematica alla pratica</b>	<b>2</b>
2.1	Relazione tra DTFT e DFT . . . . .	2
2.2	Dalla sequenza matematica al segnale reale . . . . .	4
<b>3</b>	<b>Convoluzione</b>	<b>4</b>
3.1	convoluzione lineare per sequenze infinite . . . . .	4
3.2	convoluzione ciclica per sequenze finite e infinite periodiche . . . . .	5
<b>4</b>	<b>Windowing</b>	<b>5</b>
4.1	Energia . . . . .	6
<b>5</b>	<b>Zero padding</b>	<b>6</b>
<b>6</b>	<b>Energia e Spettri</b>	<b>6</b>
6.1	Energia matematica . . . . .	6
6.2	Deterministic correlation and autocorrelation per sequenze infinite . . . . .	7
6.3	Autospectrum per sequenze finite o infinite (con N elementi non-0) . . . . .	7
6.4	Calcolo di $p_{rms}^2$ , power spectral density (PSD), Energy spectral density (ESD) .	8

## 1 DTFT

la discret time fourier trasform é l'equivalente della DFT per sequenze infinite. Solitamente viene definita prima della DFT ed é data da

$$X(\omega) = \sum_{n=-\infty}^{\infty} x(n) \cdot \exp^{-in\omega}, \quad \omega \in -\pi, \pi \quad (1)$$

Le frequenze sono continue. La relazione tra DFT e DTFT la si può osservare facendo la DTFT di un segnale moltiplicato con una finestra rettangolare.

- eigenvectors of linear convolution
- $2\pi$  periodic

## 2 DFT/FFT: dalla matematica alla pratica

Sequenza di  $N$  elementi  $x = x(n)_{n=0,\dots,N-1}$ . La DFT é:

$$X(k) = \sum_{n=0}^{N-1} x(n) \cdot \exp^{-i n k \frac{2\pi}{N}}, \quad k = 0..N-1 \quad (2)$$

FFT é il nome dell'algoritmo numerico per calcolare la DFT.

- Sequenza  $X$  ha nuovamente  $N$  Elementi complessi.  $X(k) = |X(k)| \cdot \exp i\phi$  dove  $\phi$  rappresenta la fase. La fase é determinata fino a modulo  $2\pi$ .
- Con il prodotto scalare  $\langle x, y \rangle = \sum_{n=0}^{N-1} x(n) \cdot y(n)^*$  e la Base ortogonale  $y_k(n) = e^{i n k \frac{2\pi}{N}}$  come un Cambiamento di base.
- per la base  $y_k$  vale:  $y_k = y_{k+lN}$  e  $y_{N-k} = y_{-k} = y_k^*$ . Il modulo é  $|y_k| = N$ . Una base equivalente é quindi rappresentata da  $\{(y_k, y_k^*)\}$  per  $k = 0..(N)/2$
- $X(k)$  é la proiezione di  $x$  su  $y_k$ .
- se  $x \in \mathcal{R}$  Vale  $X(k) = X(N-k)^*$  e  $X(N-k) = |X(k)| \cdot \exp i(2\pi - \phi)$
- Nella nuova base il prodotto scalare diventa  $\langle X, Y \rangle = \frac{1}{N} \sum_{n=0}^{N-1} Y(k) \cdot Y(k)^*$ . Ne segue Parseval.
- Ogni base  $y_k$  é caratterizzata dalla Frequenza

$$f = |k|/N \in \{0, 1/N, 2/N, \dots, (N-1)/N\} \quad (3)$$

Dalle proprietà sopra elencate si ottengono le seguenti interpretazioni: le frequenze rilevanti sono solamente  $N/2$  ( $(N-1)/2$  se  $N$  dispari) con frequenza massima uguale a  $\frac{1}{2}$ . Le frequenze  $k/N$  e  $(k+lN)/N$  sono le stesse. Le basi  $y_k$ ,  $y_{N-k}$  o  $y_{-k}$  hanno la stessa frequenza.

- La DFT per una sequenza finita ha frequenze discrete e finite. Le frequenze sono determinate dalla discretizzazione del tempo (limite superiore) e date dalla lunghezza del segnale (risoluzione).
- la DFT di un vettore a  $N$  dimensioni può essere calcolata per qualsiasi frequenza  $\omega_k$ . Questo procedimento corrisponde a 0-padding

### 2.1 Relazione tra DTFT e DFT

nella DFT  $x(n)$  ha un numero di elementi finiti. Per paragonare le due sequenze il segnale deve essere esteso ad un numero infinito di elementi. Questo può essere fatto in due modi:

1. 0-Padding denominata con  $\hat{x}$
2. circular extension.  $\tilde{x}(n) = x(n \bmod N)$ . Il segnale esteso all'infinito é rappresentabile da  $\frac{1}{N} \sum_k^{N-1} X(k) \exp^{i\omega_k n}$ . Ogni segnale (infinito) periodico (periodo finito di lunghezza  $N$ ) é rappresentabile in questo modo.

The DFT computes the DTFT of a finite segment of an infinite-length signal at a finite number of frequencies; it is thus the operational tool for computing the DTFT, which cannot be computed in full.

**caso 1, DFT approssima la DTFT di  $\tilde{x}$**

- la DFT equivale alla DTFT dello spezzone zero padded campionata alle frequenze  $\omega_k$
- se nella DFT si utilizza uno 0-padding si aumentala risoluzione della campionatura. Se il segnale infinito é realmente 0 al di fuori di  $x(n)$  tramite zero padding si aumentano le informazioni ricavate con la DFT.
- Aumentando la lunghezza  $T$  del segnale si aumenta la risoluzione della frequenza nella sua DTFT. Analogamente aumentando l'intervallo delle frequenze conosciute si aumenta la risoluzione temporale del segnale.
- la ricostruzione del segnale con la DFT sarà periodico(se esteso all infinito)

**caso 2: DFT equivalente alla DTFT di  $\tilde{x}$**

- In questo caso la DTFT é una sommatoria di funzioni delta. Al massimo in  $N$  punti é diversa da zero. in quei punti diverge.
- la relazione tra DFT e DTFT é

$$\tilde{X}(\omega) = \sum_k^{N-1} \frac{2\pi}{N} X(k) \cdot \delta(\omega - k \cdot \frac{2\pi}{N}) \quad (4)$$

**caso3: relazione tra DTFT di  $\tilde{x}$  e  $x$  0-padded**

$$\tilde{X}(\omega) = \sum_{n=-\infty}^{\infty} \tilde{x}(n) \exp^{-i\omega n} \quad (5)$$

$$= \sum_{l=-\infty}^{\infty} \sum_{n=0}^{N-1} \tilde{x}(lN + n) \exp^{-i\omega(lN+n)} \quad (6)$$

$$= \sum_{l=-\infty}^{\infty} \sum_{n=0}^{N-1} x(n) \exp^{-i\omega n} \exp^{-i\omega Nl} \quad (7)$$

$$= \hat{X}(\omega) \cdot \sum_{l=-\infty}^{\infty} \exp^{-i\omega Nl} \quad (8)$$

$\sum_{l=-\infty}^{\infty} \exp^{-i\omega Nl}$  é uguale a 0 se  $\omega N = 2\pi k$  altrimenti a

Spesso il segnale reale  $x(n)$  é infinito e non periodico. **Si é interessati alla DTFT del segnale ma questo non si può calcolare.** Quello che viene fatto é prendere uno spezzone del segnale infinito di lunghezza  $N$   $x_N(n)$ . Perndere lo spezzone equivale a moltiplicare il segnale con una finestra; il segnale viene trasformato in un segnale infinito  $\tilde{x}_N(n)$  0-padded. Con la DFT si può ottenere un'approssimazione della DTFT del segnale  $\tilde{x}_N(n)$  in  $n$  punti. Per ricollegarsi alla DTFT del segnale originale é necessario capire la relazione tra le DTFT dei due segnali infiniti  $x(n)$  e  $\tilde{x}_N(n)$ .

## 2.2 Dalla sequenza matematica al segnale reale

Fino ad adesso tutte le discussioni su FFT sono matematiche. Per passare ad un segnale fisico bisogna considerare la durata totale  $T$  in secondi della sequenza  $x$  o in modo equivalente la sampling rate  $Fs$  oppure ancora il lasso di tempo  $\Delta t$  tra due elementi della sequenza. La relazione tra queste grandezze è:

$$Fs = \frac{N}{T} = \frac{1}{\Delta t}. \quad (9)$$

Le considerazioni Matematiche sono come se la durata fosse  $T = N$ ,  $Fs = 1$  e  $\Delta t = 1$ . La frequenza corrispondente a  $k$  si ottiene moltiplicando per  $Fs$

$$f_k = \frac{|k| \cdot Fs}{N} = \frac{|k|}{N \cdot \Delta t} = \frac{|k|}{T} \quad (10)$$

le frequenze sono spaziate equidistantemente con distanza  $\Delta f = \frac{1}{N\Delta t} = \frac{1}{T}$  la frequenza max  $f_{k=N/2} = \frac{Fs}{2}$  ha periodo  $\frac{2T}{N} = \frac{2}{Fs}$ , la minima con  $f_1 = \Delta f = \frac{1}{T}$  ha periodo  $T$ . Da notare che  $\Delta f$  dipende solo da  $T$ .

## 3 Convoluzione

la convoluzione è un operazione ( $C^n \times C^n \mapsto C^n$ ) tra due sequenze. Differenziamo due tipi di convoluzioni

### 3.1 convoluzione lineare per sequenze infinite

definita nel seguente modo

$$(h * x)(n) = \sum_s h(s) \cdot x(n - s) \quad (11)$$

la somma è infinita da  $-\infty$  fino a  $+\infty$ .

La convoluzione è bilineare e simmetrica (rappresentabile con un tensore  $T \in A_2^1$ ).

- se le sequenze sono finite possono essere 0-padded
- il risultato è sempre definito per sequenze infinite
- se una delle due sequenze è periodica il risultato sarà periodico
- il tensore  $T$  nella base  $\delta_i$  è rappresentato da  $T_{i,j}^n = \delta_{n-(i+j)}$
- La si può comporre con una inversione del tempo  $R$  e un shift di  $n$  elementi  $S(n)$ .  
Inversione del tempo  $y = Rx$  con  $y(n) = x(-n) = R_j^n x(j) = \delta_{j+n}^n x(j)$ . segue che  $R$  nelle base standard è rappresentato da  $\delta_{j+n}^n$   
shift del tempo  $y = S_l x$  con  $y(n) = x(n - l) = (S_l)_j^n x(j) = \delta_{j-(n-l)}^n x(j)$ . Segue che  $S_l$  nelle base standard è rappresentato da  $\delta_{j-(n-l)}^n$
- nella base  $v_\omega(n) = \exp^{-i\omega \cdot n}$  otteniamo

$$T(v_\omega, v_{\omega'}) = \sum_k \exp^{-i\omega \cdot k} \exp^{-i\omega' \cdot (n-k)} = \sum_k \exp^{-i(\omega - \omega') \cdot k} \exp^{-i\omega' \cdot n} = v_\omega \quad (12)$$

se  $\omega = \omega'$  altrimenti 0.

- nella base di Fourier DTFT (infinita) questa operazione è diagonalizzata, vale quindi:

$$DTF[(h * x)(n)](k) = H(k) \cdot X(k) \quad (13)$$

Da notare che se si definisce operazionalmente la stessa operazione nella base di Fourier si ottiene la stessa proprietà nella base 'euclidea'.

### 3.2 convoluzione ciclica per sequenze finite e infinite periodiche

definita nel seguente modo per sequenze finite di lunghezza  $N$

$$(h \otimes_N x)(n) = \sum_{s=0}^{N-1} h(s) \cdot x(n-s)_{\text{mod } N} \quad (14)$$

La sommatoria in questo caso è finita. Si possono calcolare infiniti elementi  $n$ , ma in ogni caso il risultato ha periodo  $N$ .

La domanda fondamentale consiste nel determinare quando le due definizioni sono equivalenti.

- nel caso  $x(n)$  sia  $N$ -periodico sostituendo la sequenza  $h$  (infinita) con  $h_N$  (periodica)

$$h_N(n) = \sum_{s=-\infty}^{\infty} h(n + sN) \quad (15)$$

si ottiene  $(h_N \otimes_N x)(n) = (h * x)(n)$ . Ricordare che il risultato è periodico in entrambi i casi.

- se  $h$  è diverso da zero per soli finiti elementi, scegliendo  $N$  sufficientemente grande si ottiene  $h_N = h$ .
- nel caso che  $h$  e  $x$  siano finiti di lunghezza  $M$  e  $L$  abbiamo che la convoluzione lineare delle sequenze 0-padded è uguale alla convoluzione ciclica nel caso in cui  $N = M + L - 1$
- nella base di Fourier DFT/FFT (infinita) questa operazione è diagonalizzata
- si sceglie la sequenza più lunga ( $M$ ). si pone  $N = 2M$ . si 0-pad entrambi le sequenze alla lunghezza  $N$ . la convoluzione 0 padded è uguale alla convoluzione lineare (con sequenze 0-padded) per gli indici  $n \in 0..N$ . lineare è altrimenti 0, la circolare periodica.

## 4 Windowing

Windowing è un procedimento per ottenere da sequenze infinite generiche sequenze finite con solo  $N$  elementi diversi da 0. La sequenza si può quindi trattare analogamente come sequenza infinita zero padded che a sua volta viene poi trattata con FFT che calcola i valori equivalenti ad una sequenza finita periodicizzata.

il procedimento è il seguente:

$$x_w(n) = w(n) \cdot x(n) \quad (16)$$

vale

$$X_w(\omega) = (W * X)(\omega) \quad (17)$$

## 4.1 Energia

## 5 Zero padding

Zero padding una sequenza significa aggiungere 0 alla fine di quest'ultima. calcolando la DTFT di una sequenza zero padded si ottengono le seguenti proprietà

- aggiungere zeri all'inizio piuttosto che alla fine ha come unico effetto nella DTFT del segnale uno shift nella fase
- ...

## 6 Energia e Spettri

Per gli spettri ci sono molte definizioni e alcune differenze. Bisogna differenziare tra sequenze discrete finite, discrete infinite, continue finite e continue infinite

- nel caso di sequenze discrete infinite (DTFT) e continue (FT) si parla di densità per lo spettro
- nel caso di sequenze discrete finite (DFT) e continue finite/ periodiche(FT) lo spettro è sotto forma di serie
- casi con spettri discreti possono essere trasformati in casi continui con appropriate estensioni.
- quando si parla di autospectrum si intende la DFT FT o DTFT della correlazione
- quando si parla di powerspectrum si l'onesided autospectrum
- quando si parla di (amplitude) spectrum si intende la DFT FT o DTFT della sequenza
- quando si parla di Energispectrum si intende la DFT FT o DTFT della correlazione

### 6.1 Energia matematica

L'energia di una sequenza lunga  $N$  punti o infinita è definita come:

$$E_m[x] = \sum_{n=0}^{N-1} x(n) \cdot x(n)^* = |x|^2 \quad (18)$$

Con parseval vale

- *sequenza infinita; DTFT*

$$E[x]_m = \langle x, x \rangle = \langle X, X \rangle = \frac{1}{2\pi} \int_{-\pi}^{\pi} |X(\omega)|^2 d\omega \quad (19)$$

- *sequenza finita; DFT*

$$E[x]_m = \langle x, x \rangle = \frac{1}{N} \langle X, X \rangle = \frac{1}{N} \sum_k |X(k)|^2 \quad (20)$$

## 6.2 Deterministic correlation and autocorrelation per sequenze infinite

la correlazione deterministica tra due sequenze(infinite) é definita come

$$(x \star y)(n) = \sum_k x(k)y^*(k-n) \quad \text{shift e prodotto scalare} \quad (21)$$

La autocorrelazione di una sequenza  $x$

$$a_x(n) = \sum_k x(k)x^*(k-n) \quad (22)$$

che si può scrivere come convoluzione tra  $x(n)$  e  $x^*(-n)$ . da notare che vale  $a_x(0) = E[x]_m$ . La DTFT della autocorrelazione é reale e simmetrica (anche per sequenze complesse) e definisce in modo generale il concetto di **Powerspectrumdensity**(one sided).

$$A_x(\omega) = |X(\omega)|^2 = \frac{1}{2} S(\omega), \quad (23)$$

la inversa DTFT per tempo  $t = 0$  da come risultato, equivalentemente a parseval

$$E[x]_m = \frac{1}{2\pi} \int_0^\pi S(\omega) d\omega, \quad (24)$$

## 6.3 Autospectrum per sequenze finite o infinite (con N elementi non-0)

Analogamente a quanto fatto per le sequenze infinite , utilizzando le definizioni circolari si può definire energia **powerspectrum** per sequenze finite  $x(n)$ . Denotiamo  $\hat{x}$  una qualunque estensione di  $x$  finita (0-padded) di lunghezza  $Nz$ .

$$E[\hat{x}]_m = a_{\hat{x}}(0) \quad \text{convoluzione circolare} \quad (25)$$

e

$$\frac{1}{2} S_{\hat{x}}(\omega_k) = |X(k)|^2 = A_{\hat{x}}(k) \quad (26)$$

Definiamo  $\tilde{x}(n)$  la sequenza infinita 0-padded di  $x$ . Valgono le seguenti proprietà:

L'uguaglianza

$$a_{\tilde{x}}(n) = a_{\hat{x}}(n) \text{ lineare, circolare} \quad (27)$$

é valida se  $Nz \geq 2N - 1$ . Per l'elemento  $a(n=0)$  l'uguaglianza é sempre valida (vedi anche prodotto scalare)

$$E[\tilde{x}]_m = a_{\tilde{x}}(0) = a_{\hat{x}}(0) = E[\hat{x}]_m \quad (28)$$

quindi anche (parseval o inverse DTFT)

$$E[\tilde{x}]_m = \frac{1}{2\pi} \int_0^\pi S_{\tilde{x}}(\omega) d\omega = E[\hat{x}]_m = \frac{1}{Nz} \sum_k^{Nz/2} S_{\hat{x}}(\omega_k). \quad (29)$$

$$E[\tilde{x}]_m \stackrel{f=\frac{n_s\omega}{2\pi}}{=} \frac{1}{n_s} \int_0^{\frac{n_s}{2}} S_{\tilde{x}}(\omega_f) df = E[\hat{x}]_m = \frac{1}{n_s} \sum_k^{Nz/2} S_{\hat{x}}(\omega_k) \Delta f. \quad (30)$$

Per lo spettro vale che il caso finito é una campionatura del caso infinito se  $Nz \geq 2N - 1$ . (da dft e dtft definizione)

$$S_{\tilde{x}}(\omega_k) = S_{\hat{x}}(\omega_k) \quad (31)$$

#### 6.4 Calcolo di $p_{rms}^2$ , power spectral density (PSD), Energy spectral density (ESD)

partiamo da un segnale continuo  $p(t)$  diverso da 0 per un intervallo finito  $T$  (esempio un rumore di  $n$  secondi).  $p_{rms}^2$  è definito nel seguente modo:

$$p_{rms}^2 = \frac{1}{T} \int_{-\frac{T}{2}}^{\frac{T}{2}} p^2(t) dt \quad (32)$$

l'integrale si può estendere a infinito nel caso di una sequenza infinita. La discretizzazione del segnale porta al segnale finito  $p(n)$  (senza windowing). L'integrale lo si può approssimare con

$$p_{rms}^2 \approx \frac{1}{T} \sum_n^{Nz} \hat{p}^2(n) \Delta t = \frac{1}{T} E[\hat{p}]_m \Delta t = \frac{1}{T} a_{\hat{p}}(0) \Delta t = \frac{E[\hat{p}]_m}{N} = \frac{a_{\hat{p}}(0)}{N} \quad (33)$$

per qualsiasi estensione (finita/infinita)  $\hat{p}(n)$ . Attenzione  $T$  rimane lo stesso per qualunque estensione  $\hat{p}$ .  $p_{rms}$  è indipendente dallo time scaling (frequenza).

$$p_{rms}^2 = \frac{\Delta t^2}{T} \int_0^{\frac{n_s}{2}} S_{\hat{x}}(\omega_f) df = \frac{\Delta t^2}{T} \sum_k^{Nz/2} S_{\hat{x}}(\omega_k) \Delta f. \quad (34)$$

relazione tra prms e autocorrelation / energia autocorrelation autopowerspectrum  
caso segnale con finiti elementi diversi da 0 tramite windowing( $p_{rms}^2(t)$ )