

Elaborazione dei Segnali

Lezione 5

Spettro di energia e banda di un
segnale a tempo discreto

Introduzione alla DFT

Trasformata di Fourier veloce (FFT)



**POLITECNICO
DI TORINO**

Dipartimento
di Elettronica
e Telecomunicazioni

Spettro di energia e banda di un segnale a tempo discreto

Spettro di energia

- Definizione di spettro di energia:

$$S_x(f) = |X(e^{j2\pi f})|^2$$

- Rappresenta la distribuzione dell'energia di $x(n)$ sulle componenti armoniche che lo costituiscono.

- Proprietà:

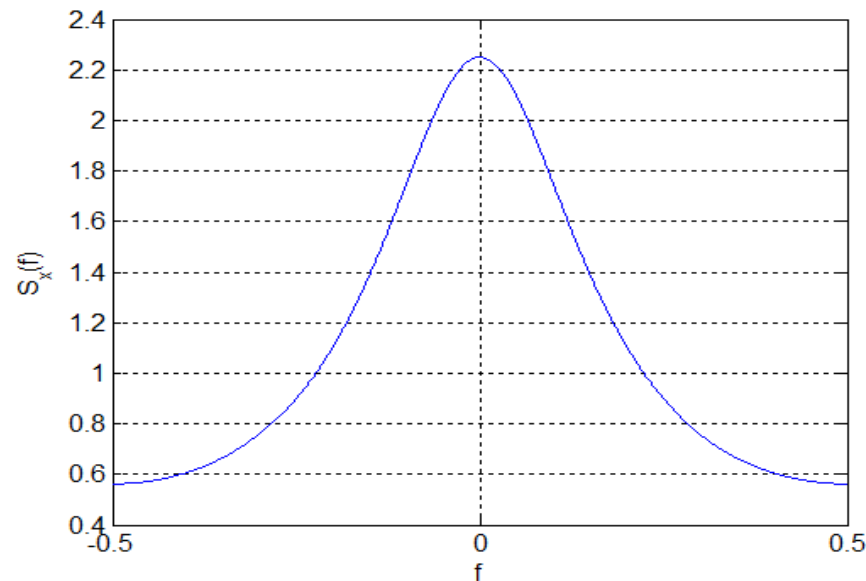
- se $x(n)$ è reale, lo spettro di energia è reale e pari
- $S_x(f) \geq 0 \quad \forall f$

Esempio



$$a^n u(n) \rightarrow \frac{1}{1 - ae^{-j2\pi f}} \quad \text{per } a \text{ reale e } |a| < 1$$

$$\begin{aligned} S_x(f) &= \left| X(e^{j2\pi f}) \right|^2 = \frac{1}{(1 - ae^{-j2\pi f})(1 - ae^{+j2\pi f})} = \frac{1}{1 + a^2 - ae^{-j2\pi f} - ae^{+j2\pi f}} = \\ &= \frac{1}{1 + a^2 - 2a \cos(2\pi f)} \end{aligned}$$



Relazione di Parseval

- Consente di valutare l'energia di un segnale $x(n)$ a partire dalla conoscenza della DTFT:

$$\begin{aligned} E_x &= \sum_{k=-\infty}^{+\infty} |x(k)|^2 = \sum_{k=-\infty}^{+\infty} x(k) x^*(k) = \sum_{k=-\infty}^{+\infty} x(k) \left(\int_{-\frac{1}{2}}^{\frac{1}{2}} X(e^{j2\pi f}) e^{j2\pi f k} df \right)^* = \\ &= \sum_{k=-\infty}^{+\infty} x(k) \int_{-\frac{1}{2}}^{\frac{1}{2}} X^*(e^{j2\pi f}) e^{-j2\pi f k} df = \int_{-\frac{1}{2}}^{\frac{1}{2}} X^*(e^{j2\pi f}) \left(\sum_{k=-\infty}^{+\infty} x(k) e^{-j2\pi f k} \right) df = \\ &= \int_{-\frac{1}{2}}^{\frac{1}{2}} X^*(e^{j2\pi f}) X(e^{j2\pi f}) df = \int_{-\frac{1}{2}}^{\frac{1}{2}} |X(e^{j2\pi f})|^2 df \end{aligned}$$

Relazione di Parseval

□ Relazione di Parseval:

$$E_x = \sum_{k=-\infty}^{+\infty} |x(k)|^2 = \int_{-\frac{1}{2}}^{\frac{1}{2}} |X(e^{j2\pi f})|^2 df$$

- l'energia di una sequenza corrisponde a quella della sua DTFT calcolata sul suo periodo.

Banda assoluta

- La **BANDA ASSOLUTA** della sequenza $x(n)$ si definisce come la frequenza numerica $B_x < 1/2$ tale per cui il modulo dello spettro $|X(e^{j2\pi f})|$ è identicamente nullo al di fuori dell'intervallo $[-B_x, B_x]$
- Come per i segnali analogici, esistono vari modi alternativi per definire la banda di una sequenza, tutti basati sulle caratteristiche dello spettro di energia:

$$S_x(f) = |X(e^{j2\pi f})|^2$$

Banda equivalente

- La **BANDA EQUIVALENTE** è definita come la frequenza B_{eq} tale per cui il rettangolo con base $[-B_{eq}, B_{eq}]$ e altezza pari al massimo $|X_M|^2$ dello spettro di energia possiede la medesima energia del segnale $x(n)$:

$$2B_{eq}|X_M|^2 = \int_{-\frac{1}{2}}^{\frac{1}{2}} S_x(f)df = \sum_{n=-\infty}^{n=+\infty} |x(n)|^2$$

Banda $B_{x\%}$



- La **BANDA $B_{x\%}$** corrisponde all'estremo superiore della banda di frequenze che contiene $x\%$ dell'energia totale del segnale:

$$\int_{-B_{x\%}}^{B_{x\%}} S_x(f) df = \frac{x}{100} \int_{-\frac{1}{2}}^{\frac{1}{2}} S_x(f) df = \frac{x}{100} \sum_{n=-\infty}^{n=+\infty} |x(n)|^2$$

Banda a 3 dB

- La **banda a 3 dB** è definita come la frequenza numerica B_{3dB} a cui l'ampiezza dello spettro di energia si riduce di 3 dB rispetto al massimo:

$$S_x(B_{3dB}) = \frac{|X_M|^2}{2}$$

Trasformata di Fourier discreta (DFT)

Introduzione

- DTFT: rappresentazione in frequenza di sequenze di durata infinita (funzione continua della variabile ω).
- La DTFT è di difficile applicazione nella pratica:
 - l'implementazione su un calcolatore richiede che la variabile ω venga discretizzata su un numero finito di valori.
 - per sequenze $x(n)$ di supporto finito e pari a N , la complessità pratica dell'algoritmo è dell'ordine di circa N^2 moltiplicazioni e addizioni complesse.
- I segnali che si incontrano nella pratica sono generalmente diversi da zero in un intervallo di tempo N finito \rightarrow conviene cercare una tecnica alternativa, più efficiente dal punto di vista computazionale, adatta a sequenze di durata finita.

Trasformata di Fourier discreta

- La trasformata di Fourier discreta su N punti di un segnale $x(n)$ costituito da N soli campioni è definita come segue:

$$X(k) = \sum_{n=0}^{N-1} x(n) e^{-j2\pi n \frac{k}{N}}, \quad \forall k = 0, 1, 2, \dots, N-1$$

- $X(k)$ può essere interpretata come la DTFT $X(e^{j2\pi f})$ valutata nelle N frequenze equi-spaziate:

$$f_k = \frac{k}{N}, \quad \forall k = 0, 1, 2, \dots, N-1$$

$$X(k) = \text{DFT}[x(n)] = X(e^{j2\pi f_k})$$

Inversione della DFT

- Analogamente si definisce l'anti-trasformata discreta di Fourier come:

$$x(n) = \frac{1}{N} \sum_{k=0}^{N-1} X(k) e^{j2\pi n \frac{k}{N}}, \quad \forall n = 0, 1, 2, \dots, N-1$$

- L'indice adimensionato k individua una specifica frequenza all'interno dell'intervallo $[0, N-1]$ in frequenza, mentre n individua un istante di tempo discreto all'interno dell'intervallo $[0, N-1]$ nel tempo.

Verifica dell'inversione

$$x(n) = \frac{1}{N} \sum_{k=0}^{N-1} X(k) e^{j2\pi n \frac{k}{N}}, \quad \forall n = 0, 1, 2, \dots, N-1$$

$$\frac{1}{N} \sum_{k=0}^{N-1} X(k) e^{j2\pi n \frac{k}{N}} = \frac{1}{N} \sum_{k=0}^{N-1} \left[\sum_{i=0}^{N-1} x(i) e^{-j2\pi i \frac{k}{N}} \right] e^{j2\pi n \frac{k}{N}} = \frac{1}{N} \sum_{i=0}^{N-1} x(i) \left[\sum_{k=0}^{N-1} e^{-j2\pi \frac{(i-n)k}{N}} \right]$$

$$\sum_{k=0}^{N-1} e^{-j2\pi \frac{(i-n)k}{N}} = \begin{cases} \sum_{k=0}^{N-1} 1 = N & i = n \\ \frac{1 - e^{-j2\pi \frac{(i-n)N}{N}}}{1 - e^{-j2\pi \frac{(i-n)}{N}}} = 0 & i \neq n \end{cases}$$

$$\frac{1}{N} \sum_{k=0}^{N-1} X(k) e^{j2\pi n \frac{k}{N}} = \frac{1}{N} \sum_{i=0}^{N-1} x(i) N \delta(i-n) = x(n)$$

Serie geometrica
troncata:

$$\sum_{k=0}^{N-1} x^k = \frac{1 - x^N}{1 - x} \quad \forall x \neq 1$$

Estensioni periodiche

- Le **ESTENSIONI PERIODICHE** di $x(n)$ e $X(k)$ si definiscono come:

$$\bar{X}(k) = \sum_{n=0}^{N-1} x(n) e^{-j2\pi nk/N}, \forall k$$

$$\bar{x}(n) = \frac{1}{N} \sum_{k=0}^{N-1} X(k) e^{j2\pi nk/N}, \forall n$$

- $\bar{x}(n)$ e $\bar{X}(k)$ sono funzioni periodiche di periodo N .
- Nel loro periodo fondamentale $[0, N-1]$, sono coincidenti con $X(k)$ e $x(n)$.

Implementazione numerica

- Le due relazioni precedenti (DFT e IDFT) sono implementabili con tecniche numeriche in quanto le variabili tempo e frequenza risultano discretizzate su N punti.
 - Ciascun campione della DFT è una somma pesata di tutti i campioni di $x(n)$ ognuno moltiplicato per l'esponenziale di Eulero $e^{-j2\pi nk/N}$.
 - La DFT ha una complessità pari a N^2 operazioni complesse, in quanto per ogni indice $k = 0, \dots, N-1$ bisogna valutare N moltiplicazioni e $N-1$ addizioni.
 - Algoritmo efficiente per implementare DFT e IDFT di sequenze numeriche di lunghezza finita N : trasformata di Fourier veloce (FFT), con complessità $N \cdot \log_2(N)$ se il numero dei campioni N è una potenza del 2.

Trasformata di Fourier veloce (FFT)

Complessità della DFT

$$X(k) = \sum_{n=0}^{N-1} x(n) e^{-j2\pi \frac{kn}{N}}, \quad \forall k = 0, 1, 2, \dots, N-1$$

- Per ogni k , cioè per il calcolo di un punto della DFT, sono necessarie N moltiplicazioni e $N-1 \approx N$ somme tra numeri complessi.
- In totale, il numero di somme e moltiplicazioni tra numeri complessi è quindi pari a $2N^2$.

Algoritmi FFT - Fast Fourier Transform

- Il termine FFT si riferisce ad una classe di algoritmi veloci di calcolo della DFT, che consentono di ridurre il numero di operazioni associate ad una trasformata di dimensione N da N^2 a $N \cdot \log_2 N$, sfruttando le proprietà di simmetria/periodicità degli esponenziali complessi.
- Caratteristica comune di tutti gli algoritmi è che possono essere ottenuti come un'applicazione del principio "divide et impera":
 - Risolvere ricorsivamente un problema di dimensione finita su sottoinsiemi di dati ("divide")
 - Ricombinare i risultati parziali ("impera") in modo tale da ottenere la soluzione del problema originale

- ❑ All'operazione della divisione dell'insieme di dati di partenza in sottoinsiemi è associato un certo guadagno in termini di complessità di calcolo.
- ❑ Questo guadagno deve essere confrontato con il costo legato alla ricombinazione e/o ricostruzione dei sottoproblemi.
- ❑ Ad ogni scelta della partizione dell'insieme di dati di partenza in sottoinsiemi corrisponde un algoritmo diverso con costi di partizione/ricombinazione differenti.
- ❑ Tutte le considerazioni sulla DFT valgono anche per la IDFT.

Rappresentazione della DFT in termini di matrici

$$X(k) = \sum_{n=0}^{N-1} x(n) e^{-j2\pi \frac{kn}{N}}, \quad \forall k = 0, 1, 2, \dots, N-1$$

$$\mathbf{x} = [x(0) x(1) \dots x(N-1)]^T$$

$$\mathbf{X} = [X(0) X(1) \dots X(N-1)]^T$$

$$\mathbf{X} = \mathbf{H}\mathbf{x}$$

$$H_N = e^{-j2\pi \frac{1}{N}}$$

$$\mathbf{H} = \left[e^{-j2\pi \frac{kn}{N}} \right] = [H_N^{nk}] \quad k, n = 0, \dots, N-1$$

$$\mathbf{H} = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 & \dots & 1 \\ 1 & H_N^1 & H_N^2 & \dots & H_N^{N-1} \\ 1 & H_N^2 & H_N^4 & \dots & H_N^{2(N-1)} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 1 & H_N^{N-1} & H_N^{2(N-1)} & \dots & H_N^{(N-1)(N-1)} \end{bmatrix}$$

Proprietà di simmetria

$$e^{-j2\pi\frac{n}{N}} = e^{-j2\pi\frac{n+N}{N}} \Rightarrow H_N^{n+N} = H_N^n$$

$$e^{-j2\pi\frac{n}{N}} = -e^{-j2\pi\frac{n+N/2}{N}} \Rightarrow H_N^{n+N/2} = -H_N^n$$

$$e^{-j2k\pi} = e^{-j2\pi\frac{kN}{N}} = 1 \Rightarrow H_N^{Nk} = 1 \quad (k \text{ intero})$$

$$e^{-j2\frac{2\pi}{N}} = e^{-j\frac{2\pi}{N/2}} \Rightarrow H_N^2 = H_{N/2}$$

- Le proprietà di simmetria della matrice H permettono di semplificare le operazioni necessarie per il calcolo numerico della DFT.

Algoritmo della decimazione nel tempo

- Ipotesi: N è una potenza di 2
- Dividiamo i dati di ingresso $x(n)$ in campioni di posto pari e campioni di posto dispari:

$$x_0(n) = x(2n) \quad n = 0, \dots, \frac{N}{2} - 1$$

$$x_1(n) = x(2n+1)$$

- La DFT di $x(n)$ è:

$$X(k) = \sum_{n=0}^{N-1} x(n) H_N^{nk} = \sum_{n=0}^{\frac{N}{2}-1} x(2n) H_N^{2nk} + \sum_{n=0}^{\frac{N}{2}-1} x(2n+1) H_N^{(2n+1)k} \quad k = 0, \dots, N-1$$

Algoritmo della decimazione nel tempo

□ Ricordando che $H_N^2 = H_{N/2}$:

$$\begin{aligned} X(k) &= \sum_{n=0}^N x(n) H_N^{nk} = \sum_{n=0}^{\frac{N}{2}-1} x(2n) H_N^{2nk} + \sum_{n=0}^{\frac{N}{2}-1} x(2n+1) H_N^{(2n+1)k} = \\ &= \sum_{n=0}^{\frac{N}{2}-1} x(2n) H_N^{2nk} + H_N^k \sum_{n=0}^{\frac{N}{2}-1} x(2n+1) H_N^{2nk} \end{aligned}$$

$$X(k) = \sum_{n=0}^{\frac{N}{2}-1} x(2n) H_{N/2}^{nk} + H_N^k \sum_{n=0}^{\frac{N}{2}-1} x(2n+1) H_{N/2}^{nk} = \quad k = 0, \dots, N-1$$

$$= \sum_{n=0}^{\frac{N}{2}-1} x_0(n) H_{N/2}^{nk} + H_N^k \sum_{n=0}^{\frac{N}{2}-1} x_1(n) H_{N/2}^{nk} = X_0(|k|_{N/2}) + H_N^k X_1(|k|_{N/2})$$

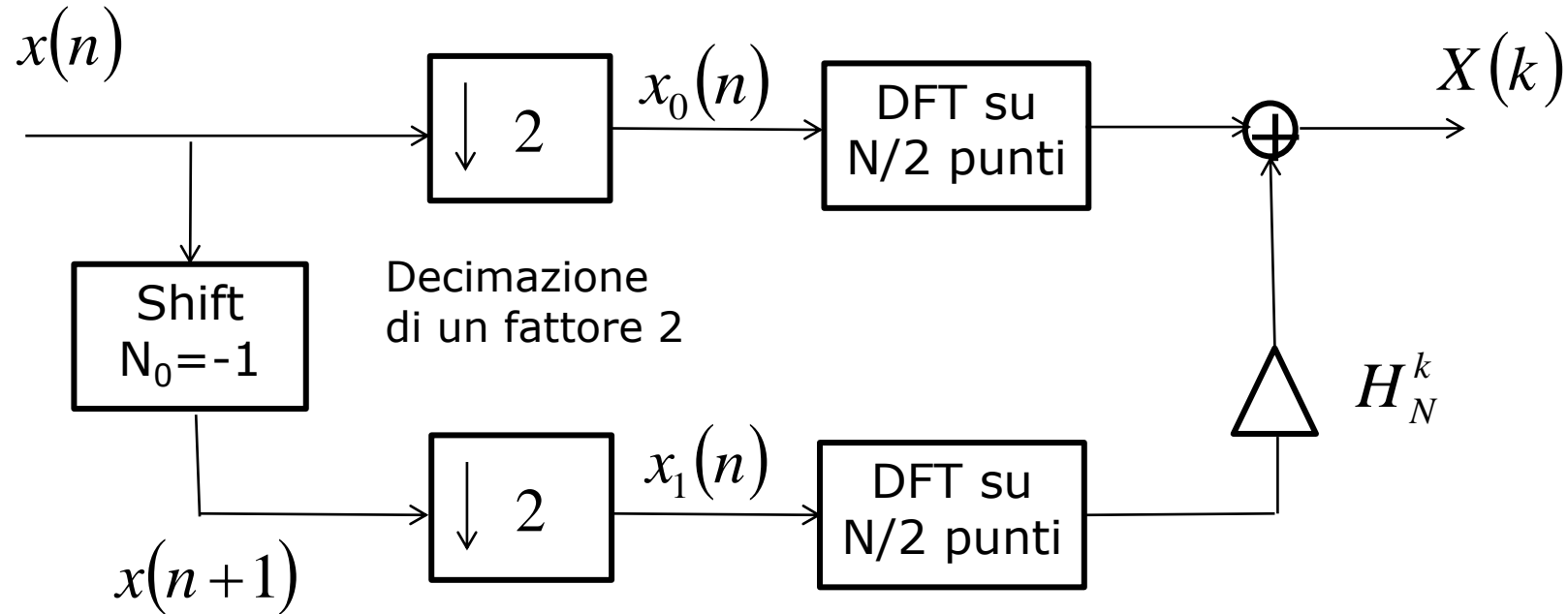
DFT dei campioni di posto
dispari, su una lunghezza N/2

campioni di
posto pari

campioni di
posto dispari

DFT dei campioni di posto
pari, su una lunghezza N/2

Schema circuitale (2 DFT su $N/2$ punti)



- Numero di operazioni richieste:
 - 2 DFT su $N/2$ punti $\rightarrow 2(N^2/4)$ somme e prodotti complessi
 - N prodotti complessi
 - N somme complesse

Complessità

- Il numero totale di operazioni (somme e prodotti) complesse è quindi pari a:

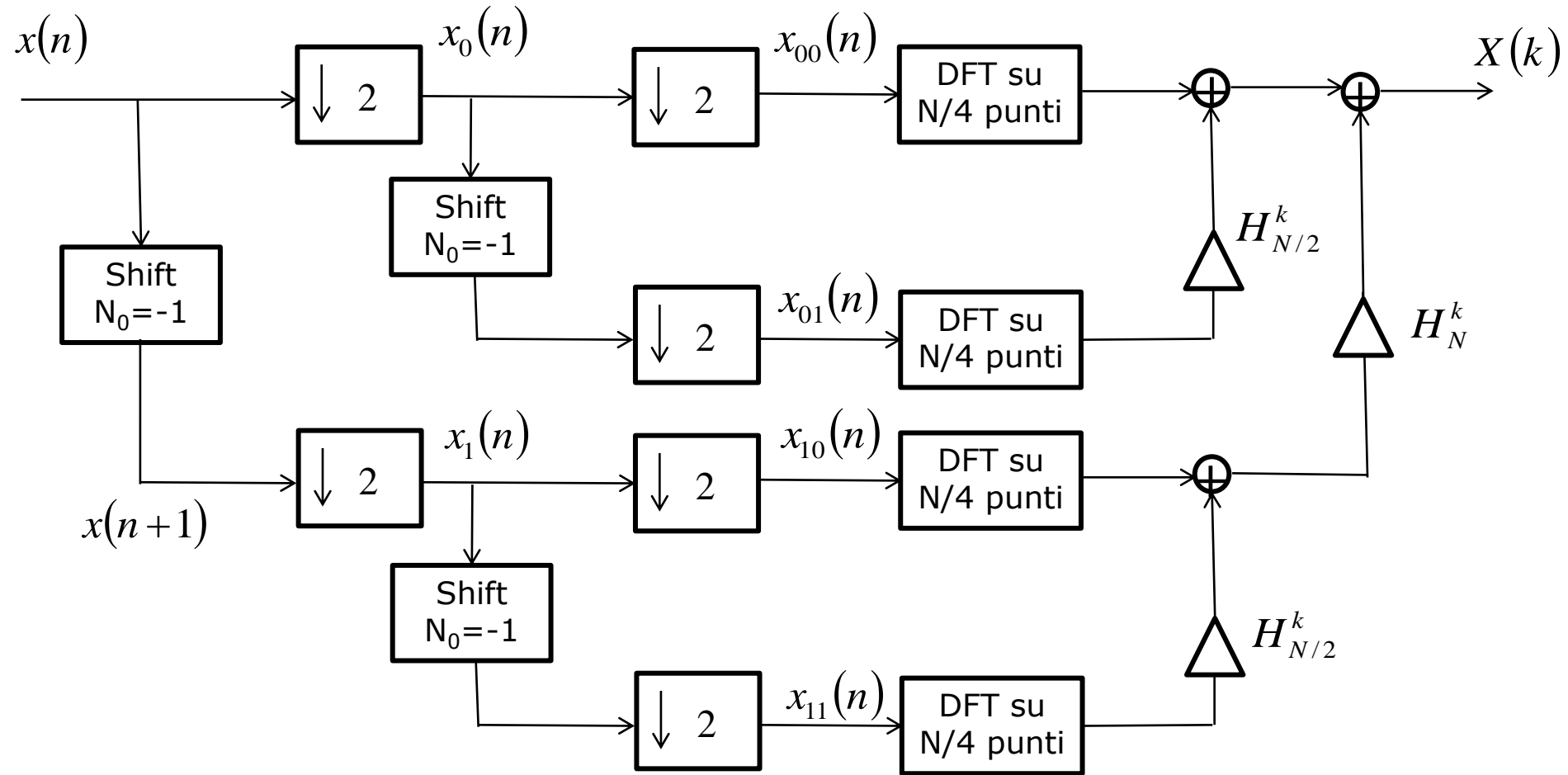
$$N + 2\left(\frac{N}{2}\right)^2 = N + \frac{N^2}{2}$$

che è strettamente minore del numero N^2 di operazioni richiesto da una singola DFT a N campioni.

- Si può quindi riapplicare il procedimenti “divide et impera” al calcolo delle due trasformate da $N/2$ punti, ottenendo una complessità pari a:

$$N + 2\left[\frac{N}{2} + 2\left(\frac{N}{4}\right)^2\right] = 2N + \frac{N^2}{4}$$

Schema circuitale (4 DFT su N/4 punti)



Complessità

- Si può ripetere il procedimento finché non si arriva a dover valutare le DFT su 1 punto.
- Al passo k-esimo, la complessità sarà:
$$k \cdot N + 2^k \left(\frac{N}{2^k} \right)^2$$
- Partendo da una sequenza lunga $N=2^k$ campioni, sono possibili $k=\log_2 N$ stadi successivi, con una complessità totale pari a:

$$\log_2(N) \cdot N + N \approx \log_2(N) \cdot N$$