

## Studiul transformatei Fourier discrete

### 1. Scopul lucrării

Se studiază aplicațiile ale TFD în analiza armonică a semnalelor și în efectuarea unor operații liniare asupra acestora: convoluția și corelația. Se utilizează în acest scop mediul de programare Matlab.

### 2. Definiții și proprietăți ale TFD

Se consideră o secvență  $x: Z \rightarrow C$  astfel încât  $x[n] = 0$  pentru  $n < N_1$  și  $n > N_2$ . Se definește TFD a sa ca fiind secvența  $X: Z \rightarrow C$  definită prin

$$X[k] = \begin{cases} \sum_{n=N_1}^{N_2} x[n] e^{-jk\frac{2\pi}{N}n}, & N_1 \leq k \leq N_2 \\ 0, & \text{in rest} \end{cases} \quad (1)$$

cu

$$N = N_2 - N_1 + 1 \quad (2)$$

Uneori se prelungește prin periodicitate, de perioadă  $N$  dată de relația (2), semnalul  $x[n]$  și se obține semnalul  $\tilde{x}[n]$ :

$$\tilde{x}[n] = \sum_{m=-\infty}^{\infty} x[n - mN] \quad (3)$$

Notând:

$$e^{-j\frac{2\pi}{N}} = w_N \quad (4)$$

se consideră semnalul:

$$\tilde{X}[k] = \sum_{n=\langle N \rangle} \tilde{x}[n] w_N^{kn} \quad (5)$$

unde în suma anterioară, notația  $n = \langle N \rangle$  semnifică faptul că însumarea se face pentru  $N$  valori consecutive ale semnalului  $x[n]$  (o perioadă). Se vede că semnalul  $\tilde{X}[k]$  este periodic, de perioadă  $N$ , și se poate arăta că:

$$\tilde{X}[k] = X[k], \quad N_1 \leq k \leq N_2 \quad (6)$$

Formulele de reconstrucție ale semnalului inițial din TFD a sa sunt :

$$x[n] = \frac{1}{N} \sum_{k=N_1}^{N_2} X[k] w_N^{-kn} \quad (7)$$

$$\tilde{x}[n] = \frac{1}{N} \sum_{k=\langle N \rangle} \tilde{X}[k] w_N^{-kn} \quad (8)$$

În cazul utilizării ultimei relații rezultă:

$$x[n] = \tilde{x}[n] \{ \sigma[n - N_1] - \sigma[n - N_2] \} \quad (9)$$

(cu  $\sigma[n]$  s-a notat treapta unitate discretă).

Se consideră, în continuare, secvențele  $x_i[n]$  cu transformatele corespunzătoare  $X_i[k]$ ,  $i=1,2$ . Se prezintă principalele proprietăți ale TFD, exprimate însă asupra semnalelor periodice asociate  $\tilde{x}_i[n]$ , respectiv  $\tilde{X}_i[k]$ .

a) Liniaritatea

$$a\tilde{x}_1[n] + b\tilde{x}_2[n] \leftrightarrow a\tilde{X}_1[k] + b\tilde{X}_2[k], \quad a, b \in \mathbb{C} \quad (10)$$

b) Teorema întârzierii

$$\tilde{x}[n - n_0] \leftrightarrow w^{kn_0} \tilde{X}[k], \quad n_0 \in \mathbb{Z} \quad (11)$$

c) Teorema deplasării

$$w^{-k_0 n} \tilde{x}[n] \leftrightarrow \tilde{X}[k - k_0], \quad k_0 \in \mathbb{Z} \quad (12)$$

d) Teorema convoluției circulare

Notand cu  $\otimes$  operația de convoluție circulară a secvențelor periodice, de aceeași perioadă  $N$ , al cărei rezultat este secvență periodică, de aceeași perioadă, definită prin:

$$\tilde{x}[n] = \sum_{m=\langle N \rangle} \tilde{x}_1[m] \tilde{x}_2[n - m] \quad (13)$$

are loc:

$$\tilde{x}_1[n] \otimes \tilde{x}_2[n] \leftrightarrow \tilde{X}_1[k] \cdot \tilde{X}_2[k] \quad (14)$$

e) Teorema produsului

$$\tilde{x}_1[n] \cdot \tilde{x}_2[n] \leftrightarrow \frac{1}{N} \tilde{X}_1[k] \otimes \tilde{X}_2[k] \quad (15)$$

f) Teorema lui Parseval

$$\sum_{n=\langle N \rangle} |\tilde{x}[n]|^2 = \frac{1}{N} \sum_{k=\langle N \rangle} |\tilde{X}[k]|^2 \quad (16)$$

### 3. Algoritmul TFR pentru calculul TFD

Dezvoltarea prelucrării numerice a semnalelor a început odată cu elaborarea algoritmului de transformare Fourier rapidă (TFR, FFT conform inițialelor din limba engleză). Acesta exploatează anumite proprietăți ale exponențialelor complexe. Implementarea algoritmului TFR este eficientă când lungimea suportului secvenței de transformat, respectiv a perioadei semnalului periodizat este o putere a lui 2. Când această cerință nu este îndeplinită, se prelungește intervalul din  $\mathbb{Z}$  pe care se face transformarea până ce lungimea sa devine o putere a lui 2, completând semnalul cu eșantioane nule.

## 4. Aplicațiile TFD

### 4.1. Analiza armonică a semnalelor în timp continuu

Această aplicație se bazează pe teorema eșantionării semnalelor de durată finită. Se consideră un semnal în timp continuu,  $x(t)$ , astfel încât

$$\text{supp}\{x(t)\} \subset [0, T] \quad (17)$$

și semnalul rezultat prin repetarea prin periodicitate a acestuia (vezi fig.1).

$$x_T(t) = \sum_{n=-\infty}^{\infty} x(t-nT) \quad (18)$$

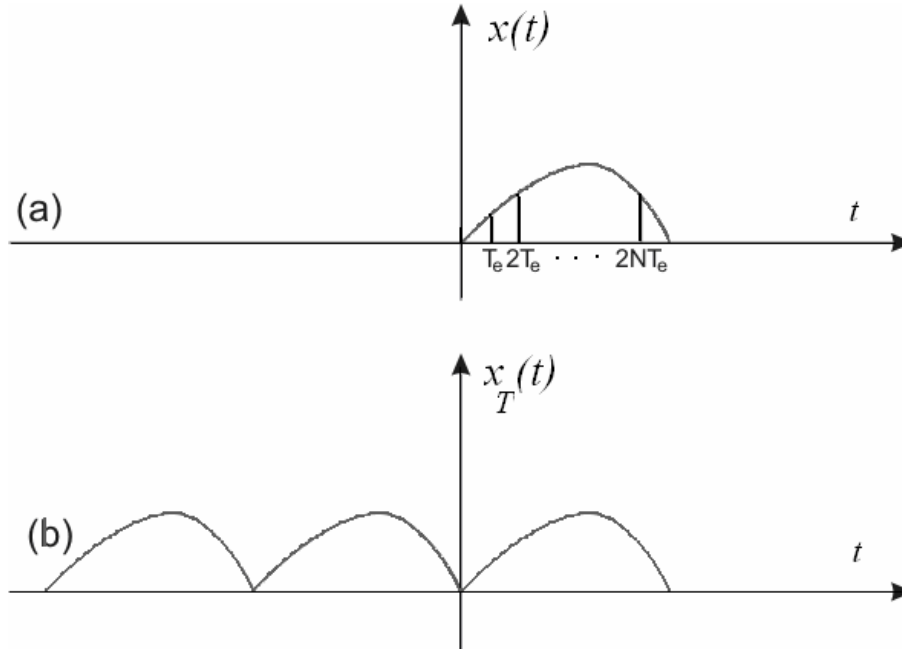


Fig.1 Semnalul de analizat (a) și repetarea sa prin periodicitate (b).

Se notează cu  $X(\omega)$  transformata Fourier a semnalului  $x(t)$  și se presupune că  $x_T(t)$  admite dezvoltare în serie Fourier cu un număr finit de termeni:

$$x_T(t) = \sum_{k=-N}^N a_k e^{jk \frac{2\pi}{T} t} \quad (19)$$

Se eșantionează semnalul  $x(t)$  cu pasul:

$$T_E = \frac{T}{2N+1} \quad (20)$$

și se consideră semnalul în timp discret:

$$x[n] = x(nT_E) \quad (21)$$

având TFD  $X[k]$ .

În aceste condiții se poate demonstra că,

$$a_k = X[k] = \frac{1}{T} X\left(k \frac{2\pi}{T}\right) \quad (22)$$

adică elementele TFD sunt proporționale cu eșantioanele transformării Fourier a semnalului  $x(t)$ . În plus  $x(t)$  poate fi reconstituit cu exactitate din eșantioanele (21), dacă pasul de eșantionare satisface (20).

În realitate este puțin probabil ca această eșantionare să se facă astfel încât relațiile de mai sus să fie îndeplinite, sau acest lucru este imposibil. În acest caz, dezvoltarea lui  $x_T(t)$  conține o infinitate de termeni:

$$x_T(t) = \sum_{k=-\infty}^{\infty} c_k e^{jk \frac{2\pi}{T} t} \quad (23)$$

și în urma eșantionării se produce un fenomen de aliere a coeficienților:

$$X[k] = \sum_{p=-\infty}^{\infty} c_{k+(2N+1)p} = \frac{1}{T} \sum_{p=-\infty}^{\infty} X\left(\left(k+(2N+1)p\right)\frac{2\pi}{T}\right) \quad (24)$$

Dacă valorile transformatei Fourier  $X(\omega)$  sunt neglijabile pentru  $|\omega| > N2\pi/T$ , atunci valorile  $TX[k]$  estimează, în puncte  $k2\pi/T$ ,  $k=-N, \dots, N$ , cu suficientă precizie eșantioanele acestei transformate. În unele analizoare de spectru cu FFT se utilizează de obicei interpolarea (de obicei liniară) a eșantioanelor  $X[k]$ .

Dacă semnalul  $x(t)$  are o durată lungă, se aplică tehnica „transformatei Fourier pe termen scurt” (fig.2). Prin această tehnică se analizează armonic, prin intermediul procedurii descris mai sus, porțiuni din semnal, obținute prin înmulțirea semnalului cu diverse ferestre. Fereastra dreptunghiulară este cea mai simplă, dar, pentru evitarea apariției fenomenului lui Gibbs, se utilizează ferestre mai evolute (Hamming, Gauss, etc), vezi fig.2.

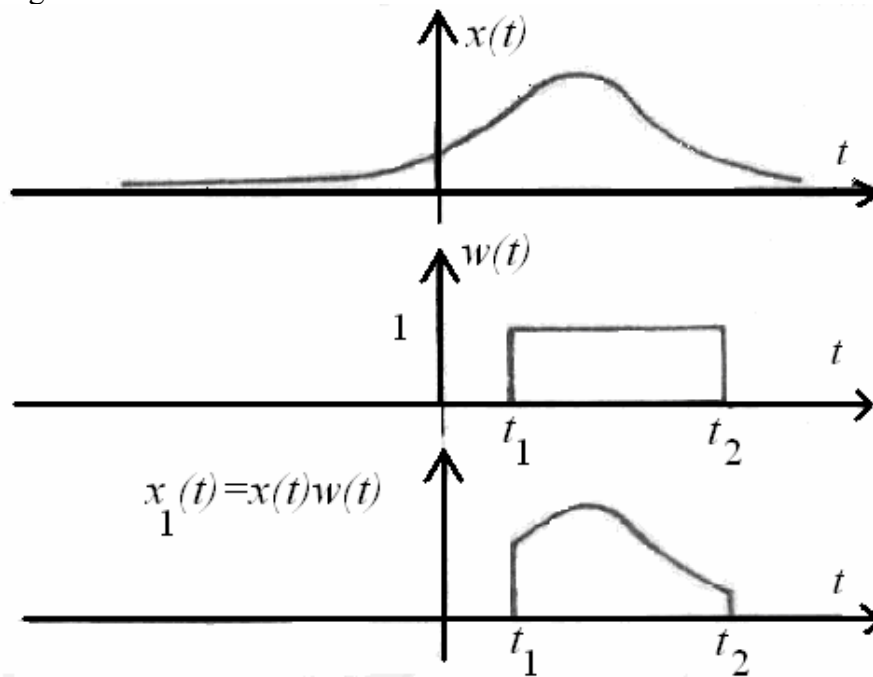


Fig. 2 (a) Semnalul de analizat; (b) funcția fereastra dreptunghiulară; (c) Semnalul analizat efectiv.

#### 4.2. Calculul convoluției

Se consideră două secvențe  $x_1[n]$  și  $x_2[n]$ , astfel încât:

$$\begin{aligned} x_1[n] &= 0 \text{ pentru } n < N_1 \text{ și } n > N_2 \\ x_2[n] &= 0 \text{ pentru } n < N_3 \text{ și } n > N_4 \end{aligned} \quad (25)$$

Pentru calculul convoluției celor două secvențe se procedează în felul următor:

- se formează semnalele  $\tilde{x}_1[n]$  și  $\tilde{x}_2[n]$  prin periodizarea semnalelor date cu o perioadă

$$N \geq N_2 - N_1 + N_4 - N_3 + 1 \quad (26)$$

care să fie o putere a lui 2; în acest fel din convoluția circulară a celor două secvențe se poate recupera convoluția obișnuită a semnalelor date

- se calculează  $\tilde{X}[k] = \tilde{X}_1[k]\tilde{X}_2[k]$
- se calculează TFD inversă,  $\tilde{x}[n]$  a acestei secvențe, reprezentând convoluția circulară a secvențelor  $\tilde{x}_1[n]$  și  $\tilde{x}_2[n]$
- se calculează  $x[n]$  conform relației:

$$x[n] = \tilde{x}[n] \cdot \{\sigma[n - N_1 - N_3] - \sigma[n - N_2 - N_4 - 1]\} \quad (27)$$

### 4.3. Calculul corelației

Se consideră aceleași semnale ca și la punctul anterior (ecuația (25)), dar considerate cu valori reale. Funcția lor de intercorelație se definește prin:

$$R_{x_1 x_2}[n] = \sum_{m=-\infty}^{\infty} x_1[m]x_2[m+n] = x_1[-n] * x_2[n] \quad (28)$$

Pentru evaluarea acestei funcții se procedează ca și la punctul anterior, efectuându-se convoluția între primul semnal refectat în timp și al doilea semnal.

## 5. Desfășurarea lucrării

5.1. Se consideră următoarele semnale:

- $x_1(t)$ , din fig.3.a (impuls dreptunghiular)
- $x_2(t)$ , din fig.3.b (impuls triunghiular)
- $x_3(t) = A \sin(\omega_0 t) [\sigma(t) - \sigma(t-T)]$  (impuls sinusoidal)

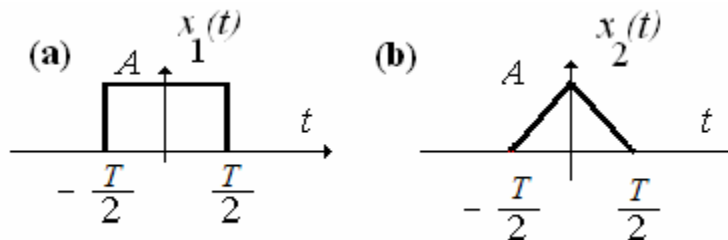


Fig. 3. Semnalele  $x_1(t)$  și  $x_2(t)$

Parametrii  $A$ ,  $T$  și  $\omega_0$  rămân la alegerea utilizatorului programului „lfft”. Se calculează transformatele Fourier în timp continuu  $X_1(\omega)$ ,  $X_2(\omega)$  și  $X_3(\omega)$  și se reprezintă grafic.

Se calculează TFD ale semnalelor în timp discret ce rezultă prin eșantionarea semnalelor date începând de la  $t=-T/2$  în 8, 16 și 32 de puncte pe durata  $T$ ; se va utiliza în acest scop programul „lfft”. Se compară ultimii doi membri care apar în relația (28) (vezi și (24)) pentru fiecare eșantion în parte.

Se calculează TFD ca mai sus utilizând 256 de puncte de eșantionare. Se compară figurile ce se obțin prin execuția programului cu graficele transformatelor corespunzătoare și se determină valoarea maximă a erorii.

5.2. Se calculează convoluțiile:

$$x_1(t) * x_1(t), x_1(t) * x_2(t), x_2(t) * x_2(t)$$

ale semnalelor de la punctul 5.1. Se reprezintă grafic rezultatele. Se eșantionează apoi în 512 puncte aceste semnale și se calculează convoluția lor, folosind programul “lfft”. Se compară graficele calculate cu cele obținute folosind mediul Matlab.

## 6. Exerciții în MATLAB

În programul MATLAB pentru determinarea transformatei Fourier discrete se folosește funcția `fft`. Denumirea sa reprezintă prescurtarea de la Fast Fourier Transform (Transformata Fourier rapidă) și indică faptul că este folosit pentru calcul un algoritm rapid. Pentru obținerea unor rezultate optime în cazul utilizării acestei funcții este recomandat ca lungimea transformatei  $N$  să fie aleasă ca putere a lui 2.

### 6.1. Transformata Fourier în timp discret

Să se calculeze transformata Fourier discretă a secvenței:

$$x_1[n] = \sin\left(\frac{n\pi}{5}\right)$$

Să se reprezinte grafic partea reală, partea imaginară, modulul și faza transformatelor Fourier discrete calculate.

```
n=0:20;  
x2=sin(n*pi/5);  
X2=fft(x2,512);
```

```
figure(1)  
subplot(2,1,1), plot(w,fftshift(abs(X2))),grid  
subplot(2,1,2), plot(w,fftshift(angle(X2))),grid
```

```
figure(2)  
subplot(2,1,1), plot(w,fftshift(real(X2))),grid  
subplot(2,1,2), plot(w,fftshift(imag(X2))),grid
```

### Exerciții

Utilizând exemplul de mai sus, determinați și reprezentați grafic partea reală, partea imaginară, modulul și faza tranformatelor Fourier discrete pentru următoarele semnale:

1.  $x_1[n] = n$  pentru  $0 \leq n \leq 10$

2.  $x_2[n] = e^{-j\frac{n\pi}{5}} + e^{-j\frac{n\pi}{7}}$  pentru  $0 \leq n \leq 30$

3.  $x_3[n] = \begin{cases} n, & 0 \leq n \leq 10 \\ 20 - n, & 11 \leq n \leq 20 \end{cases}$

4.  $x_4[n] = \frac{2}{n^2 + 2n + 1} e^{-j\frac{n\pi}{5}}$  pentru  $0 \leq n \leq 30$

### 6.2. Relația de echivalență a energiilor

Pentru o secvență  $x[n]$  se demonstrează că:  $\sum_{n=0}^{N-1} |x[n]|^2 = \frac{1}{N} \sum_{k=0}^{N-1} |X[k]|^2$

```
x=[(1:128) (128:-1:1)];  
X=fft(x);  
a=sum(x.*x);  
b=round(sum(abs(X).^2)/256)
```

Verificați cu ajutorul unui program MATLAB relația lui Parseval în cazul secvențelor:

$$1. x_1[n] = \begin{cases} n, & \text{pentru } n = \overline{0,7} \\ 0, & \text{în rest} \end{cases}$$

$$2. x_2[n] = \begin{cases} 4, & \text{pentru } n=0 \\ 2, & \text{pentru } n=1 \\ 1, & \text{pentru } n=2 \\ -1, & \text{pentru } n=3 \\ 0, & \text{în rest} \end{cases}$$