

# Laboratorul 8

## Calculul și utilizarea Transformatei Fourier Discrete

### 8.1 Tema

Utilizarea transformatei Fourier discrete (TFD) pentru calculul spectrului unui semnal cu suport finit. Implementarea algoritmului FFT (transformata Fourier rapidă), în variantele bazate pe decimare în timp, respectiv frecvență.

### 8.2 Suport teoretic

Fie  $x[n]$  un semnal cu suport  $0 : N - 1$ . Transformata sa Fourier (TF) este

$$X(\omega) = \sum_{n=0}^{N-1} x[n]e^{-j\omega n}. \quad (8.1)$$

Desigur, această expresie poate fi utilizată pentru evaluarea spectrului în orice punct  $\omega \in [0, 2\pi]$ . Totuși, un mod de calcul mai eficient, prin care se obține spectrul doar în  $N$  puncte echidistante, se bazează pe transformata Fourier discretă.

**Definiția 8.1** Transformata Fourier discretă (TFD) a semnalului  $x[n]$  cu suport  $0 : N - 1$  este secvența

$$X[k] = \sum_{n=0}^{N-1} x[n]e^{-j\frac{2\pi}{N}kn} = \sum_{n=0}^{N-1} x[n]w_N^{kn}, \quad k = 0 : N - 1, \quad (8.2)$$

unde

$$w_N = e^{-j\frac{2\pi}{N}}. \quad (8.3)$$

Vom nota în continuare  $X[k] = TFD_N(x[n])$  (ignorând eventual indicele  $N$  atunci când lungimea suportului rezultă din context).

**Observația 8.1** Comparând (8.1) și (8.2), observăm relația dintre TF și TFD. Se observă că punând  $\omega = 2\pi k/N$ ,  $k \in 0 : N - 1$ , în TF (8.1), obținem exact TFD (8.2). Așadar, pentru semnale cu suport finit, TFD reprezintă o eșantionare a TF, în  $N$  frecvențe echidistante aflate în intervalul  $[0, 2\pi]$ . Pentru ilustrare, prezentăm în figura 8.1 un semnal cu suport  $0 : 7$  (deci  $N = 8$ ), transformata Fourier a acestuia (care este o funcție continuă cu suport  $[0, 2\pi]$ ) și transformata Fourier discretă a semnalului, care eșantionează TF în frecvențele  $0 : \pi/4 : 7\pi/4$ .

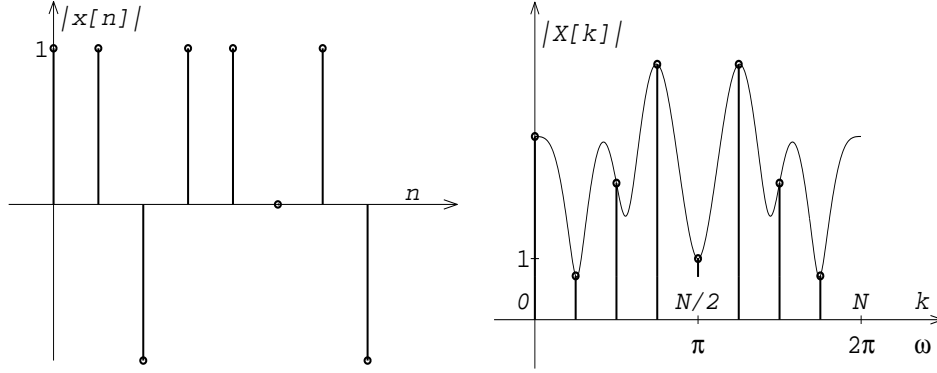


Figura 8.1: Stânga: un semnal cu suport  $0 : 7$ . Dreapta: spectrul semnalului (amplitudine) și eșantioanele obținute cu TFD.

**Propoziția 8.1** Dacă  $x[n]$  este un semnal cu suport  $0 : N - 1$  și  $X[k] = \text{TFD}(x[n])$ , atunci are loc egalitatea

$$x[n] = \frac{1}{N} \sum_{k=0}^{N-1} X[k] e^{j \frac{2\pi}{N} kn} = \frac{1}{N} \sum_{k=0}^{N-1} X[k] w_N^{-kn}. \quad (8.4)$$

care definește transformata Fourier discretă inversă (TFDI).

## Transformata Fourier rapidă

Transformata Fourier rapidă (FFT – Fast Fourier Transform) este numele generic pentru o clasă de algoritmi rapizi de calcul al transformatei Fourier discrete (TFD), pentru semnale cu suport finit. Numele FFT provine din complexitatea de  $O(N \log_2 N)$  operații aritmetice necesare calculului TFD al unui semnal cu  $N$  eșantioane. Spre deosebire, algoritmul banal care implementează (8.2) ca atare (printr-o înmulțire matrice-vector) necesită  $O(N^2)$  operații.

Algoritmii de tip FFT sunt bazați pe ideea de decimare, adică de reducere a calculului  $\text{TFD}_N(\cdot)$  la calculul unor TFD de lungime mai mică. Pentru simplitatea prezentării, vom considera doar cazul practic în care  $N$  este o putere a lui 2. În acest caz, decimarea este de fapt înjumătățire, iar calculul  $\text{TFD}_N(\cdot)$  se reduce la calculul a două transformări  $\text{TFD}_{N/2}(\cdot)$ . Ideea esențială este de a aplica recursiv procedeul de decimare, pentru calculul fiecărei TFD de lungime mai mică. Așadar, algoritmii FFT sunt de tip *divide et impera*.

Algoritmul FFT cu *decimare în timp* se bazează pe următoarea separare a relației de definiție (8.2):

$$\begin{aligned} X[k] &= \sum_{n=0}^{N-1} x[n] w_N^{kn} \\ &= \sum_{n \text{ par}}^{N-1} x[n] w_N^{kn} + \sum_{n \text{ impar}}^{N-1} x[n] w_N^{kn} \\ &= \sum_{m=0}^{N/2-1} x[2m] w_N^{2km} + \sum_{m=0}^{N/2-1} x[2m+1] w_N^{k(2m+1)} \\ &= \sum_{m=0}^{N/2-1} x[2m] w_{N/2}^{km} + w_N^k \sum_{m=0}^{N/2-1} x[2m+1] w_{N/2}^{km}. \end{aligned} \quad (8.5)$$

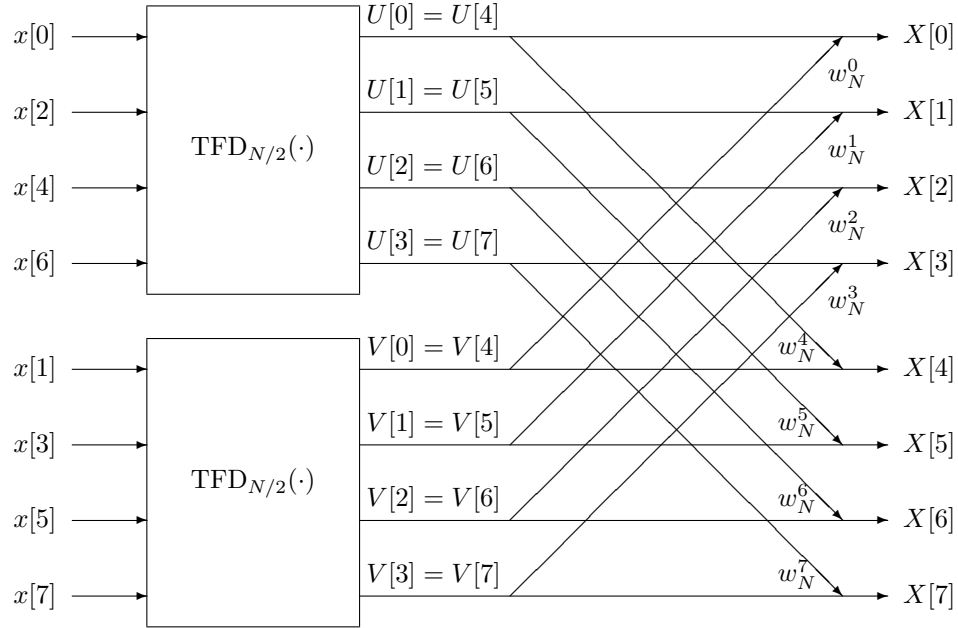


Figura 8.2: Calculul unei TFD de lungime  $N = 8$  utilizând două TFD de lungime  $N/2 = 4$  (decimare în timp).

Așadar, în prima linie a șirului de egalități de mai sus avem definiția (8.2) a TFD. În a doua linie, separăm suma din prima linie în două sume, una corespunzând indicilor pari, cealaltă celor impari. În a treia linie exprimăm formal separarea prin substituțiile  $n = 2m$ ,  $m = 0 : N/2 - 1$ , în prima sumă, și  $n = 2m + 1$ ,  $m = 0 : N/2 - 1$ , în a doua. Trecerea la ultima linie se bazează pe relația evidentă

$$w_N^{2km} = e^{-j\frac{2\pi}{N}2km} = e^{-j\frac{2\pi}{N/2}km} = w_{N/2}^{km}.$$

Din (8.5) rezultă că  $\text{TFD}_N(x[n])$  se calculează ca sumă a două TFD a unor semnale cu suport  $0 : N/2 - 1$ , formate din eșantioanele pare, respectiv impare, ale semnalului  $x[n]$ . Notând  $x_p[m] = x[2m]$  și  $x_i[m] = x[2m + 1]$  aceste semnale și

$$U[k] = \text{TFD}_{N/2}(x_p[m]), \quad V[k] = \text{TFD}_{N/2}(x_i[m])$$

transformatele Fourier discrete ale lor (de lungime  $N/2$ ), putem scrie

$$X[k] = U[k] + w_N^k V[k], \quad k = 0 : N - 1. \quad (8.6)$$

Atenție, în această relație avem  $k = 0 : N - 1$ , deci apar două perioade ale transformatorilor Fourier discrete  $U[k]$ ,  $V[k]$ . Schema de calcul corespunzătoare relației (8.6) este ilustrată în figura 8.2; convenim ca unirea a două săgeți să reprezinte o operație de sumare; o constantă, e.g.  $w_N^k$ , asociată unei săgeți înseamnă înmulțirea semnalului reprezentat de săgeată cu constanta respectivă.

Aplicând recursiv modul de calcul din relația (8.5) și figura 8.2, pentru calculul fiecărei TFD de lungime mai mică, se obține următoarea funcție recursivă, care calculează  $\text{TFD}_N(x[n])$ .

**funcție**  $X = \text{FFT}(x, N)$

1. **dacă**  $N = 1$  **atunci**
  1.  $X = x$
2. **altfel**

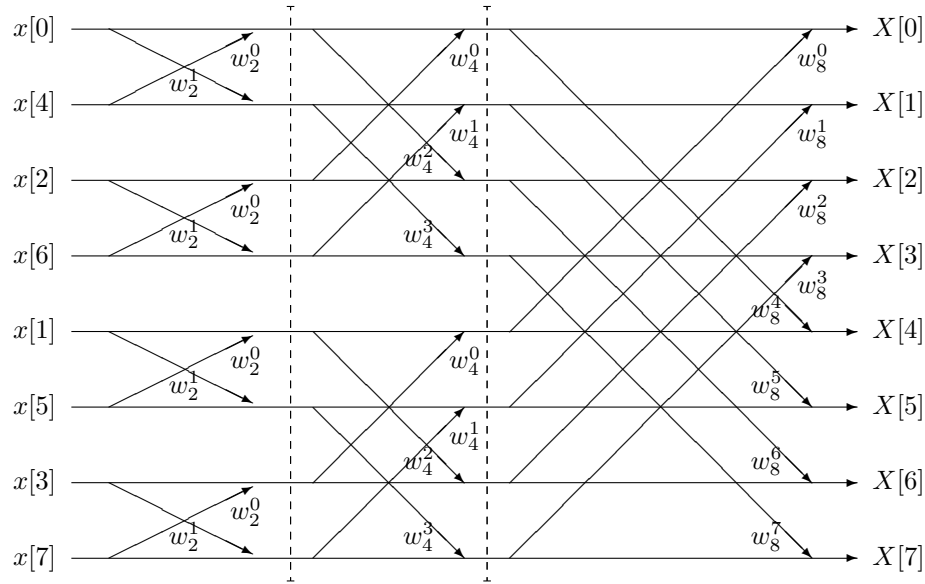


Figura 8.3: Schemă completă de calcul al TFD de lungime  $N = 8$  (decimare în timp).

1. Pune  $x_p[m] = x[2m]$ ,  $x_i[m] = x[2m + 1]$ , pentru  $m = 0 : N/2 - 1$
2. Calculează  $U = \text{FFT}(x_p, N/2)$ ,  $V = \text{FFT}(x_i, N/2)$  (apel recursiv)
3.  $X[k] = U[k] + w_N^k V[k]$ , pentru  $k = 0 : N/2 - 1$
4.  $X[k] = U[k - N/2] + w_N^k V[k - N/2]$ , pentru  $k = N/2 : N - 1$

În implementările practice ale algoritmului FFT nu se folosesc apelurile recursive, ci variante iterative echivalente, care conduc la programe mai eficiente. Pentru a ilustra varianta iterativă, am detaliat schema operațiilor pentru calculul  $\text{TFD}_8(\cdot)$  în figura 8.3. Schema, numită diagramă *fluture*, datorită formei sale, este obținută din cea din figura 8.2 prin detalierea operațiilor necesare tuturor TFD de lungime mai mică. Liniile punctate verticale separă etapele de calcul (iterațiile sau nivelele de recursie, după cum interpretăm algoritmul); în fiecare etapă se combină TFD de lungime mai mică, pentru a obține un număr de două ori mai mic de TFD de lungime dublă. Observăm cu ușurință că sunt  $\log_2 N$  etape și că în fiecare dintre ele se efectuează  $2N$  operații, ceea ce conduce la totalul deja calculat de  $2N \log_2 N$ .

Eșantioanele semnalului de intrare sunt ordonate după numerele obținute prin inversarea biților indicilor. De exemplu, cu referință la figura 8.3, elementul cu indicele  $1 = 001_2$  este în poziția  $4 = 100_2$ ; ordinea completă este (toate numerele sunt în baza 2): 000, 100, 010, 110, 001, 101, 011, 111. Spunem că un semnal astfel ordonat se află în *ordine bit-inversă a indicilor*.

Înainte de a scrie algoritmul iterativ anunțat mai devreme, vom face mici modificări în diagrama din figura 8.3. Rezultatul este diagrama de calcul din figura 8.4, obținută prin simple manipulări ale puterilor numerelor de tip (8.3). Observăm întâi că, cu referire la (8.6), avem  $w_N^k = -w_N^{k-N/2}$ . Apoi, pentru  $K$  putere a lui 2, putem scrie  $w_N^m = w_N^{mN/K}$ . În concluzie, constatăm că se pot utiliza doar constantele  $w_N^k$ ,  $k = 0 : N/2 - 1$ . În fine, calculele se pot desfășura pe loc în vectorul care conține semnalul inițial  $x[n]$ . Algoritmul corespunzător diagramei din figura 8.4 este următorul:

**funcție**  $x = \text{FFT\_decimare\_timp}(x, N)$

1. Ordonează  $x$  în ordine bit-inversă a indicilor
2. **pentru**  $i = 1 : \log_2 N$ 
  1.  $K = 2^i$

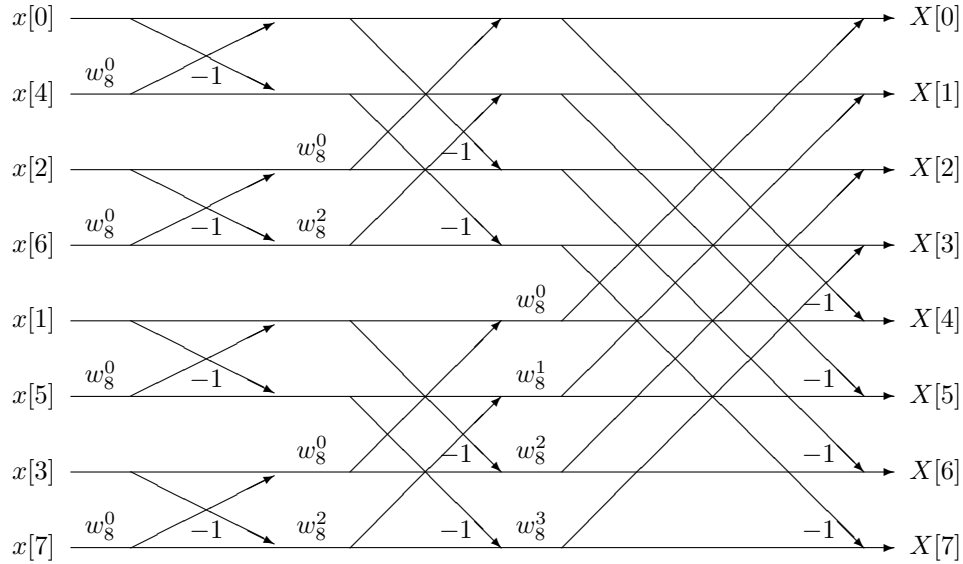


Figura 8.4: Schemă îmbunătățită de calcul al TFD de lungime  $N = 8$ .

2. pentru  $k = 0 : K : N - 1$ 
  1. pentru  $m = 0 : K/2 - 1$ 
    1.  $y = x[k + m]$
    2.  $z = w_N^{mN/K} x[k + K/2 + m]$
    3.  $x[k + m] = y + z$
    4.  $x[k + K/2 + m] = y - z$

Acest algoritm necesită  $3N/2 \log_2 N$  operații complexe, din care doar  $N/2$  înmulțiri.

## 8.3 Ghid Matlab

Transformata Fourier discretă a unui semnal  $\mathbf{x}$  (memorat într-un vector) se calculează cu

```
>> X = fft(x)
```

Dacă suportul mesajului are lungime putere a lui 2, atunci algoritmul folosit este FFT; altfel, se folosește un algoritm mai lent. Apelul

```
>> X = fft(x, N)
```

calculează TFD a semnalului  $\mathbf{x}$  prelungit cu zerouri până la lungime  $N$ . O astfel de TFD calculează o eșantionare mai fină a spectrului semnalului.

Transformata Fourier discretă inversă se calculează cu

```
>> x = ifft(X)
```

Evident, `ifft(fft(x))` produce semnalul original (cu inevitabilele erori numerice).

Deoarece funcția `fft` calculează DFT conform definiției (8.2), vectorul  $\mathbf{X}$  obținut reprezintă o eșantionare a spectrului definit pe  $[0, 2\pi)$ . Funcția `fftshift` realizează deplasarea vectorului  $\mathbf{X}$  astfel încât spectrul eșantionat să corespundă intervalului  $[\pi, \pi)$ . Apelul

```
>> Y = fftshift(X)
```

mută în primele  $N/2$  poziții din  $\mathbf{Y}$  a doua jumătate a vectorului  $\mathbf{X}$ .

## 8.4 Sarcini de lucru

### Tema 8.1 (Utilizarea TFD pentru calculul spectrului unui semnal)

Luați un semnal  $x[n]$  de lungime  $N = 64$ , de exemplu o sumă de sinusoid.

- a. Desenați spectrul semnalului utilizând funcția `freqz`.
- b. Calculați TFD a semnalului, utilizând funcția `fft`, și reprezentați grafic amplitudinea TFD. Observați legătura dintre spectrul obținut acum și cel de la punctul a. Desenați un grafic în stilul celui din dreapta figurii 8.1.
- c. Transformați TFD a semnalului cu ajutorul funcției `fftshift` și redeseñați spectrul. Care este legătura cu spectrul de la punctul b ?
- d. Prelungiți semnalul  $x[n]$  cu zerouri până la lungimile  $2N$  și  $4N$ . Repetați operațiile de la punctele b și c. Observați că obțineți o eșantionare mai fină a spectrului semnalului.
- e. Calculați și desenați TFD ale semnalelor  $x_0[n] = 1$  și  $x_1[n] = (-1)^n$ , ambele cu suport  $0 : N - 1$ . Încercați să anticipați rezultatele.

### Tema 8.2 (Algoritmul FFT cu decimare în timp)

- a. Funcția `sort_bitinv` (aflată în același director cu lucrarea de laborator) primește un vector format din  $N$  numere și întoarce vectorul ordonat în ordine bit-inversă a indicilor (se presupune că indicii încep de la zero și că  $N$  este o putere a lui 2). Observați că operația se poate face pe loc în vector, prin interschimbări de elemente; dacă  $n$  este un indice și  $\tilde{n} = \text{bitinv}(n)$  indicele obținut prin inversarea biților în reprezentarea binară a lui  $n$ , atunci avem  $n = \text{bitinv}(\tilde{n})$ . Apelați funcția pentru un vector de dimensiune 8 sau 16 (de exemplu vectorul 0:7) și constatați corecta ei funcționare.
- b. Scrieți o funcție Matlab urmând algoritmul `FFT_decimare_timp` de la sfârșitul secțiunii teoretice a acestei lucrări.
- c. Testați funcția scrisă folosind-o în locul funcției `fft` în programele de la tema anterioară.
- d. Completați funcția pentru a funcționa și în cazul în care semnalul nu are lungimea putere a lui 2. În acest scop, prelungiți semnalul cu zerouri până la prima putere a lui 2 mai mare ca lungimea semnalului.

### Tema 8.3 (Supliment: algoritmul FFT cu decimare în frecvență)

Studiați din curs algoritmul FFT cu decimare în frecvență și scrieți un program Matlab pentru implementarea lui. Comparați rezultatele obținute de cele două programe scrise în cadrul acestei lucrări de laborator.

Completați programele astfel încât să calculeze transformata Fourier discretă pentru orice lungime a vectorului de date.