

## Signaux et Systèmes

### Chapitre 10

## Fourier discret

Avril 2022

## TABLE DES MATIÈRES

---

**10.1 LA TRANSFORMÉE DE FOURIER À TEMPS  
DISCRET (DTFT)**

**10.2 LA TRANSFORMÉE DE FOURIER DISCRÈTE (DFT)**

**10.3 LA TRANSFORMÉE DE FOURIER RAPIDE (FFT)**

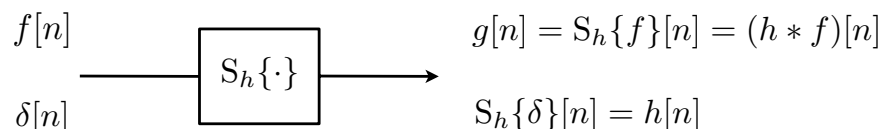
## 10.1 LA DTFT

- Système LID: excitation sinusoidale
- Définition de la DTFT
- Lien avec la transformée en z
- Analogie vecteurs propres/analyse de Fourier
- Lien avec la transformée de Fourier continue
- Propriétés de la DFT

10-3

### Système LID: excitation sinusoïdale

- Système LID: rappel



$$(h * f)[n] = \sum_{k \in \mathbb{Z}} h[k] f[n - k]$$

$$\text{Stabilité BIBO} \Leftrightarrow h \in \ell_1(\mathbb{Z})$$

- Excitation sinusoïdale

$$e_{\omega_0}[n] \triangleq e^{j\omega_0 n} = \cos(\omega_0 n) + j \sin(\omega_0 n) \quad \text{avec} \quad \omega_0 \in (-\pi, \pi] \text{ (fixé)}$$

$$(h * e_{\omega_0})[n] = \sum_{k \in \mathbb{Z}} h[k] e^{j\omega_0(n-k)} = \sum_{k \in \mathbb{Z}} h[k] e^{jn\omega_0} e^{-j\omega_0 k} = \underbrace{\left( \sum_{k \in \mathbb{Z}} h[k] e^{-j\omega_0 k} \right)}_{H(e^{j\omega_0}) = A e^{j\theta}} e_{\omega_0}[n]$$

NB:  $e_{\omega_0} \in \ell_\infty(\mathbb{Z})$  (borné) implique que la convolution est bien définie pour  $h \in \ell_1(\mathbb{Z})$

# Définition de la DTFT

La **transformée de Fourier** à temps discret (discrete-time Fourier transform, DTFT) du signal  $f[n]$  est donnée par l'expression



$$\begin{aligned}\mathcal{F}_d\{f\}(\omega) &= \mathcal{F}\left\{\sum_{n \in \mathbb{Z}} f[n]\delta(\cdot - n)\right\}(\omega) \\ &= \sum_{n \in \mathbb{Z}} f[n]e^{-j\omega n}\end{aligned}$$

## Remarques

- Bien qu'elle s'applique à des signaux discrets, la DTFT est une fonction (ou distribution) de la variable réelle  $\omega$  et est de nature continue.
- La DTFT d'un signal discret est périodique de période  $2\pi$ . Quand on la trace, on se limite donc toujours à l'intervalle  $\omega \in [-\pi, \pi]$ .
- La convergence de la somme vers une vraie fonction n'est assurée que si  $f \in \ell_1(\mathbb{Z})$ ; c.-à-d. si  $\sum_{n \in \mathbb{Z}} |f[n]| < \infty$ .

## Lien avec la transformée en $z$

Lorsque la transformée en  $z$  de  $f[n]$  est convergente sur le cercle unité  $\{z = e^{j\omega} : \omega \in [-\pi, \pi]\}$ , on a



$$F(e^{j\omega}) = \sum_{n \in \mathbb{Z}} f[n]z^{-n} \Big|_{z=e^{j\omega}} = \sum_{n \in \mathbb{Z}} f[n]e^{-j\omega n} = \mathcal{F}_d\{f\}(\omega)$$

On utilisera donc systématiquement la notation  $F(e^{j\omega})$  pour désigner la DTFT de  $f[n]$ .

**Exemple:** si  $f[n] = \left(\frac{1}{2}\right)^n u[n]$  alors  $\mathcal{F}_d\{f\}(\omega) = \frac{1}{1 - \frac{1}{2}e^{-j\omega}}$ .

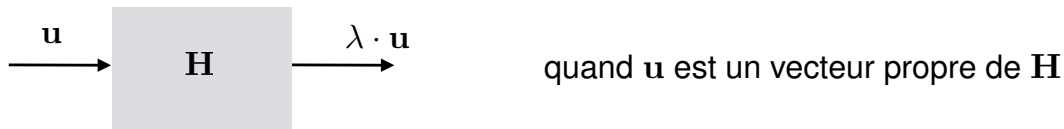
Cependant, la DTFT est plus permissive que la transformée en  $z$ .

Exemple: 
$$f[n] = 1 \xrightarrow{\mathcal{F}_d} \sum_{n \in \mathbb{Z}} e^{-j\omega n} = 2\pi \left( \sum_{n \in \mathbb{Z}} \delta(\omega - 2n\pi) \right) \triangleq 2\pi \delta_{\text{perio}}(\omega)$$

alors que la transformée en  $z$  de ce signal n'existe que de façon **formelle**, et pas **analytique**.

# Vecteurs propres

Système linéaire de dimension finie



■ Opérateur linéaire  $\mathbb{R}^N \rightarrow \mathbb{R}^N : \mathbf{y} = \mathbf{H} \cdot \mathbf{x}$

■ Matrice de transformation symétrique:  $\mathbf{H} \in \mathbb{R}^{N \times N}$

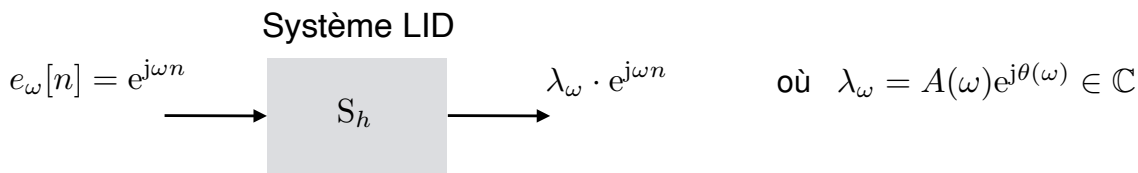
■ Vecteurs propres:  $\mathbf{u}_1, \dots, \mathbf{u}_N \in \mathbb{R}^N$  avec  $\|\mathbf{u}_n\|_2 = 1$  et  $\langle \mathbf{u}_n, \mathbf{u}_m \rangle = \delta_{m-n}$

$$\mathbf{H} \cdot \mathbf{u}_n = \lambda_n \cdot \mathbf{u}_n \quad \text{où} \quad \lambda_n \in \mathbb{R} \text{ (valeurs propres)}$$

■ Matrice des vecteurs propres:  $\mathbf{U} = [\mathbf{u}_1 \cdots \mathbf{u}_N] \in \mathbb{R}^{N \times N}$

■ Diagonalisation:  $\mathbf{H} = \mathbf{U} \mathbf{\Lambda} \mathbf{U}^T$  avec  $\mathbf{\Lambda} = \text{diag}(\lambda_1, \dots, \lambda_N)$

## Analogie vecteurs propres/analyse de Fourier



■ Opérateur LID  $f \mapsto h * f : \ell_\infty(\mathbb{Z}) \rightarrow \ell_\infty(\mathbb{Z}) \Leftrightarrow h \in \ell_1(\mathbb{Z})$

■ Signaux “propres”  $\{e_\omega[\cdot]\}_{\omega \in (-\pi, \pi]}$  avec  $\|e_\omega\|_{\ell_\infty} = 1$ : sinusoides complexes

$$S_h\{e_\omega\} = \lambda_\omega \cdot e_\omega \quad \text{où} \quad \lambda_\omega = H(e^{j\omega}) = S_h\{e_\omega\}[0] \text{ (valeurs propres)}$$

■ Transformation de Fourier:  $\mathcal{F}_d : f \mapsto F(e^{j\omega}) = \langle f, e_\omega \rangle = \sum_{k \in \mathbb{Z}} f[k]e^{-j\omega k}$

■ Diagonalisation:  $S_h = \mathcal{F}_d^{-1} \mathbf{\Lambda}_H \mathcal{F}_d$  avec  $\mathbf{\Lambda}_H : F(e^{j\omega}) \mapsto H(e^{j\omega}) \cdot F(e^{j\omega})$

**Conséquences pratiques:** la réponse d’un système LID discret à une excitation sinusoïdale complexe est une sinusoïde complexe de même fréquence avec un facteur d’atténuation  $A$  et un déphasage  $\theta$  qui dépendent de la fréquence. Grâce à cette propriété, la convolution peut se calculer par simple pondération (multiplication) dans le domaine de Fourier.



# Lien avec la transformée de Fourier continue

Un signal discret  $f[n]$  étant représentable par un signal continu


$$f[n] \xrightarrow{\text{représentation continue}} f_T(t) = \sum_{n \in \mathbb{Z}} f[n] \cdot \delta(t - nT)$$

on remarque que  $F(e^{j\omega T}) = \mathcal{F}\{f_T\}(\omega)$ .

En particulier, si  $x(t)$  est un signal continu à **bande limitée** dans  $\omega \in [-\frac{\pi}{T}, \frac{\pi}{T}]$  et si  $f[n] = x(nT)$  sont ses échantillons à la fréquence  $1/T$ , alors on sait (Shannon) que

$$x(t) = \text{sinc}(t/T) * f_T(t).$$

D'où le lien entre la DTFT et la transformée de Fourier en temps continu



$$\begin{aligned} \mathcal{F}\{x\}(\omega) &= X(\omega) = F(e^{j\omega T}) \cdot T \text{rect}\left(\frac{\omega T}{2\pi}\right) \\ &= \begin{cases} T \cdot F(e^{j\omega T}), & \text{si } \omega \in [-\frac{\pi}{T}, \frac{\pi}{T}] \\ 0, & \text{sinon} \end{cases} \end{aligned}$$

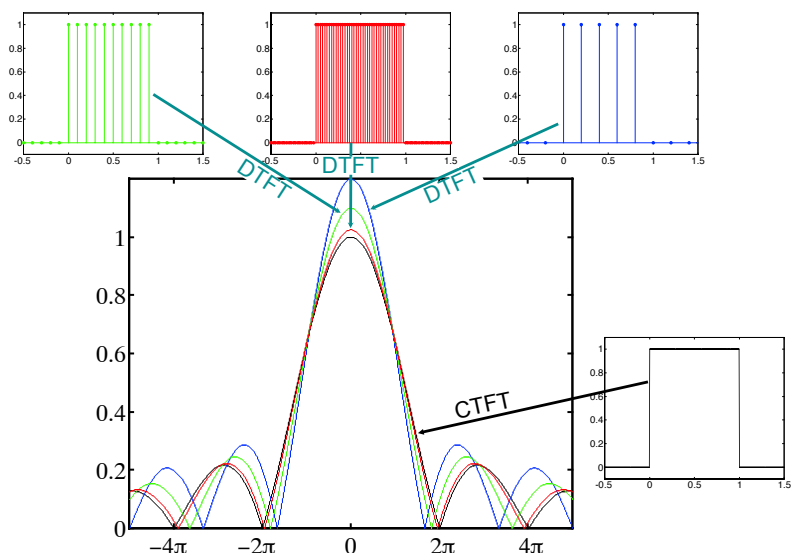
**NB:**  $\sum_n \underbrace{x(t_n) e^{-j\omega t_n}}_{f[n] e^{-j\omega nT}} \underbrace{\Delta t}_T$  est la somme de Riemann de l'intégrale  $\int_{\mathbb{R}} x(t) e^{-j\omega t} dt$ .

De manière plus générale, on peut appliquer la formule de **Poisson**: Si  $f[n] = x(nT)$  sont les échantillons d'un signal à temps continu  $x(t)$ , alors

$$F(e^{j\omega}) = \frac{1}{T} X\left(\frac{\omega}{T}\right) + \sum_{k \neq 0} \frac{1}{T} X\left(\frac{\omega - 2\pi k}{T}\right)$$

ce qui montre que la DTFT est une **approximation de la transformée de Fourier** de la fonction  $x(Tt)$ .

Exemple: DTFT d'échantillons de la fonction  $x(t) = \text{rect}(t - \frac{1}{2})$  pour  $T = 0.2, 0.1$ , et  $0.25$ .



# Propriétés de la DTFT

## ■ Relations de bases

Elles sont déduites de celles de la transformée en  $z$ .

- complexe conjugué:  $\mathcal{F}_d\{f^*\}(\omega) = (F(e^{-j\omega}))^*$
- renversement  $f^\vee[n] \triangleq f[-n]$ :  $\mathcal{F}_d\{f^\vee\}(\omega) = F(e^{-j\omega}) = (F(e^{j\omega}))^\vee$
- décalage:  $\mathcal{F}_d\{f[\cdot - n_0]\}(\omega) = e^{-j\omega n_0} F(e^{j\omega}), \quad n_0 \in \mathbb{Z}$
- modulation:  $\mathcal{F}_d\{e^{j\omega_0 n} f[n]\}(\omega) = F(e^{j(\omega - \omega_0)})$

## ■ Relation de symétrie

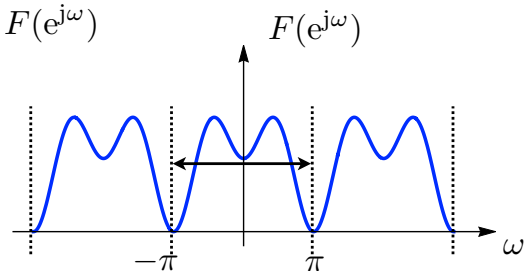
- symétrie Hermitienne:  $f[n] \text{ réel} \Leftrightarrow F(e^{-j\omega}) = (F(e^{j\omega}))^*$
- symétrie en  $n_0$ :  $f[n] = f[n_0 - n] \Leftrightarrow F(e^{j\omega}) = e^{-jn_0\omega} F(e^{-j\omega}), \quad n_0 \in \mathbb{Z}$
- antisymétrie en  $n_0$ :  $f[n] = -f[n_0 - n] \Leftrightarrow F(e^{j\omega}) = -e^{-jn_0\omega} F(e^{-j\omega}), \quad n_0 \in \mathbb{Z}$

NB: les symétries sont importantes! Elle permettent de vérifier les calculs.

# Périodicité de la DTFT

## ■ La DTFT est $2\pi$ -périodique

$$\forall \omega \in \mathbb{R}: \quad F(e^{j(\omega+2\pi)}) = \sum_{k \in \mathbb{Z}} f[k] \underbrace{e^{-j(\omega+2\pi)k}}_{e^{-j\omega k}} = F(e^{j\omega})$$



## ■ Série de Fourier de la DTFT

- Base orthonormale de Fourier pour l'intervalle  $\omega \in [-\pi, \pi]$ :  $\{e^{jn\omega}\}_{n \in \mathbb{Z}}$
- Produit scalaire:  $\langle X, Y \rangle_{L_2([-\pi, \pi])} = \frac{1}{2\pi} \int_{-\pi}^{+\pi} X(\omega) Y^*(\omega) d\omega$
- Série de Fourier:  $F(e^{j\omega}) = \sum_{n \in \mathbb{Z}} c_n e^{jn\omega} = \sum_{n \in \mathbb{Z}} f[n] e^{-jn\omega} \Rightarrow f[n] = c_{-n}$

$$\text{En effet: } c_{-k} = \langle F(e^{j\omega}), e^{-jk\omega} \rangle_{L_2([-\pi, \pi])} = \sum_{n \in \mathbb{Z}} f[n] \underbrace{\langle e^{-jn\omega}, e^{-jk\omega} \rangle_{L_2([-\pi, \pi])}}_{\delta[n-k]} = f[k]$$

$$\Leftrightarrow f[n] = \frac{1}{2\pi} \int_{-\pi}^{+\pi} F(e^{j\omega}) e^{jn\omega} d\omega \text{ est le } n\text{ème coefficient de Fourier de } F(e^{j\omega}).$$

## Propriétés de la DTFT (suite)

- Stabilité:  $f \in \ell_1(\mathbb{Z}) \Rightarrow F(e^{j\omega})$  bornée et continue.
- Inversion:  $f[n] = \mathcal{F}_d^{-1}\{F(e^{j\omega})\}[n] \triangleq \frac{1}{2\pi} \int_{-\pi}^{\pi} F(e^{j\omega}) e^{jn\omega} d\omega$
- Convolution:  $\mathcal{F}_d\{f * g\}(\omega) = F(e^{j\omega}) \cdot G(e^{j\omega})$
- Multiplication:  $\mathcal{F}_d\{f[n] \cdot g[n]\}(\omega) = \frac{1}{2\pi} \int_{-\pi}^{\pi} F(e^{j\xi}) \cdot G(e^{j(\omega-\xi)}) d\xi$
- Parseval:  $\sum_{n \in \mathbb{Z}} f[n] \cdot g[n]^* = \frac{1}{2\pi} \int_{-\pi}^{\pi} F(e^{j\omega}) \cdot \left(G(e^{j\omega})\right)^* d\omega$
- Multiplication par  $n^k$ :  $\mathcal{F}_d\{n^k f[n]\}(\omega) = (j)^k \frac{d^k}{d\omega^k} \{F(e^{j\omega})\}$
- Moment d'ordre  $k$ :  $\sum_{n \in \mathbb{Z}} n^k f[n] = (j)^k \frac{d^k}{d\omega^k} \{F(e^{j\omega})\} \Big|_{\omega=0}$

## Transformation de Fourier et filtrage

L'effet d'un système LID,  $S_h : f \mapsto h * f$ , se traduit par une multiplication de la DTFT du signal par  $H(e^{j\omega})$  où certaines **composantes spectrales** sont amplifiées ou atténuées et, éventuellement, déphasées. On parle alors de **filtrage**.

### ■ Caractéristiques spectrales

- $H(e^{j\omega}) = \mathcal{F}_d\{h\}(\omega)$ : **réponse fréquentielle** du système (ou filtre discret).
- Borne supérieure :  $H_{\max} = \sup_{\omega \in [-\pi, +\pi]} |H(e^{j\omega})| < \infty$
- Borne inférieure :  $H_{\min} = \inf_{\omega \in [-\pi, +\pi]} |H(e^{j\omega})| \geq 0$

### ■ Conséquence de la relation de Parseval

- $\|h * f\|_{\ell_2}^2 = \frac{1}{2\pi} \int_{-\pi}^{\pi} |H(e^{j\omega})|^2 |F(e^{j\omega})|^2 d\omega$
- $\Rightarrow H_{\min}^2 \left( \frac{1}{2\pi} \int_{-\pi}^{\pi} |F(e^{j\omega})|^2 d\omega \right) \leq \|h * f\|_{\ell_2}^2 \leq H_{\max}^2 \left( \frac{1}{2\pi} \int_{-\pi}^{\pi} |F(e^{j\omega})|^2 d\omega \right)$
- $\forall f \in \ell_2(\mathbb{Z}) : H_{\min} \|f\|_{\ell_2} \leq \|h * f\|_{\ell_2} \leq H_{\max} \|f\|_{\ell_2}$

# Stabilité au sens $\ell_2(\mathbb{Z})$ et filtrage inverse

Réponse fréquentielle:  $H(e^{j\omega}) = \sum_{n \in \mathbb{Z}} h[n] e^{-j\omega n} = \mathcal{F}_d\{h\}(\omega)$

telles que  $0 < H_{\min} \leq |H(e^{j\omega})| \leq H_{\max} < +\infty$

## Théorème

$S_h : f \mapsto h * f$  est  $\ell_2$ -stable  $\Leftrightarrow H_{\max} < \infty$ .

Spécifiquement, on a  $\forall f \in \ell_2(\mathbb{Z}) : \|h * f\|_{\ell_2} \leq H_{\max} \|f\|_{\ell_2}$ .

NB: Condition moins restrictive que  $h \in \ell_1(\mathbb{Z})$

## Inverse de convolution

L'opérateur  $S_h : f \mapsto h * f$  avec  $H_{\max} < \infty$  est **inversible** sur  $\ell_2(\mathbb{Z})$  **si et seulement si** sa réponse fréquentielle est bornée en dessous (c.-à-d.  $H_{\min} > 0$ ). Alors,  $S_h^{-1} : f \mapsto h_{\text{inv}} * f$  avec

$$h_{\text{inv}}[n] = \mathcal{F}_d^{-1} \left\{ \frac{1}{H(e^{j\omega})} \right\} [n]$$

Conditionnement:  $H_{\max}/H_{\min}$

# Exemples de filtres

## ■ Filtre passe-bas idéal discret

■  $h_{\text{ideal}}[n] = \frac{1}{T} \text{sinc}\left(\frac{n}{T}\right)$  avec  $T \geq 1$

■ Formule de Poisson (périodisation):

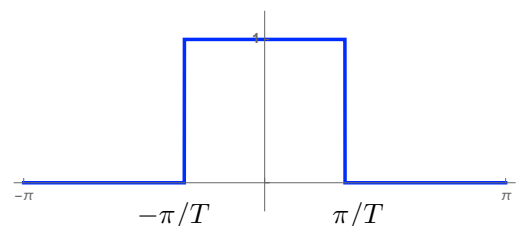
$$H_{\text{ideal}}(e^{j\omega}) = \text{rect}\left(\frac{\omega T}{2\pi}\right) \text{ pour } \omega \in [-\pi, +\pi]$$

■ Bornes:  $H_{\max} = 1, H_{\min} = 0$

$\Rightarrow$  Non-inversible

Rappel:

$$\text{sinc}\left(\frac{t}{T}\right) \xleftrightarrow{\mathcal{F}} T \text{rect}\left(\frac{\omega T}{2\pi}\right)$$



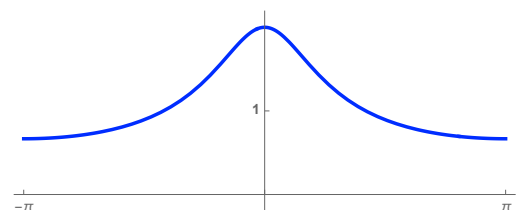
## ■ Filtre du premier ordre

■  $h_a[n] = a^n u[n]$  avec  $|a| < 1$

■  $H_a(e^{j\omega}) = \frac{1}{1 - a e^{-j\omega}}$

■ Bornes:  $H_{\max} = \frac{1}{1 - |a|}, H_{\min} = \frac{1}{1 + |a|} > 0$

$\Rightarrow$  Inversible !



|                  | Signal discret  | DTFT (Fourier discret)   |
|------------------|---|--|
| Définition       | $f[n]$  | $F(e^{j\omega}) \triangleq \sum_{n \in \mathbb{Z}} f[n] e^{-j\omega n}$        |
| Renversement     | $(f[n])^\vee = f[-n]$   | $F(e^{-j\omega}) = F(e^{j\omega})^\vee$  |
| Conjugué         | $(f[n])^*$  | $(F(e^{-j\omega}))^*$  |
| Décalage         | $f[n - n_0]$  | $e^{-j\omega n_0} F(e^{j\omega})$  |
| Modulation       | $e^{j\omega_0 n} f[n]$  | $F(e^{j(\omega - \omega_0)})$  |
| Mult. par monôme | $n^k f[n]$  | $j^k \frac{d^k}{d\omega^k} F(e^{j\omega})$                                     |
| Convolution      | $(h * f)[n]$  | $H(e^{j\omega}) F(e^{j\omega})$  |
| Multiplication   | $f[n]g[n]$  | $\frac{1}{2\pi} \int_{-\pi}^{\pi} F(e^{j\xi}) G(e^{j(\omega - \xi)}) d\xi$     |
| Somme            | $\sum_{n \in \mathbb{Z}} f[n]$  | $= F(e^{j\omega}) _{\omega=0} = F(1)$  |
| Parseval         | $\langle f, g \rangle_{\ell_2} = \sum_{n \in \mathbb{Z}} f[n] (g[n])^*$ | $= \frac{1}{2\pi} \int_{-\pi}^{\pi} F(e^{j\omega}) (G(e^{j\omega}))^* d\omega$ |

Unser-Vanderghейnst / Sig & Sys II

10-17

| Signal discret  | DTFT (Fourier discret)   |
|---|--|
| $\frac{1}{2\pi}$  | $\delta_{\text{perio}}(\omega) = \sum_{m \in \mathbb{Z}} \delta(\omega + 2\pi m)$            |
| $e^{j\omega_0 n}, \quad \omega_0 \in \mathbb{R}$  | $(2\pi) \delta_{\text{perio}}(\omega - \omega_0)$  |
| $\cos(\omega_0 n)$  | $\pi (\delta_{\text{perio}}(\omega + \omega_0) + \delta_{\text{perio}}(\omega - \omega_0))$  |
| $\sin(\omega_0 n)$  | $j\pi (\delta_{\text{perio}}(\omega + \omega_0) - \delta_{\text{perio}}(\omega - \omega_0))$ |
| $\delta[n - n_0], \quad n_0 \in \mathbb{Z}$   | $e^{-j\omega n_0}$   |
| $u[n] = \mathbb{1}_+[n] = \begin{cases} 1, & n \geq 0 \\ 0, & \text{sinon} \end{cases}$         | $\frac{1}{1 - e^{-j\omega}} + \pi \delta_{\text{perio}}(\omega)$                             |
| $\mathbb{1}_{[-N \dots N]}[n] = \begin{cases} 1, &  n  \leq N \\ 0, & \text{sinon} \end{cases}$ | $\frac{\sin(\frac{(2N+1)\omega}{2})}{\sin \frac{\omega}{2}}$                                 |
| $e^{\alpha n} u[n], \quad \text{Re}(\alpha) < 0$  | $\frac{1}{1 - e^{\alpha - j\omega}}$   |
| $\frac{(n+N-1)!}{n! (N-1)!} e^{\alpha n} u[n], \quad \text{Re}(\alpha) < 0$                     | $\left( \frac{1}{1 - e^{\alpha - j\omega}} \right)^N$  |

## 10.2 LA TRANSFORMÉE DE FOURIER DISCRÈTE

- Définition de la DFT
- Lien avec la transformée de Fourier
- Lien avec la DTFT
- Inversion de la DFT
- Ré-échantillonnage de la DTFT
- Propriétés de la DFT

### Convention implicite

Signal discret  **$N$ -périodique**  $f_N[n] = f_N[n + kN]$ ,  $\forall n, k \in \mathbb{Z}$

10-19

## Définition de la DFT

important!

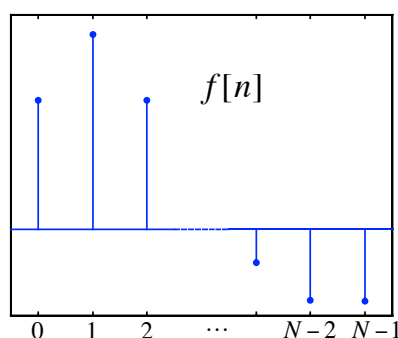
À partir d'une suite discrète  **$N$ -périodique**  $f[n] = f_N[n]$ , on construit une nouvelle suite également  $N$ -périodique  $F[m]$  appelée **transformée de Fourier discrète** (DFT) de  $f[n]$



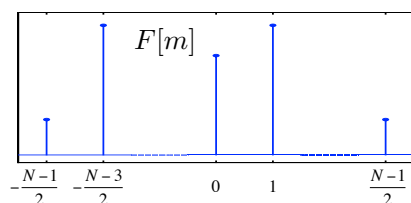
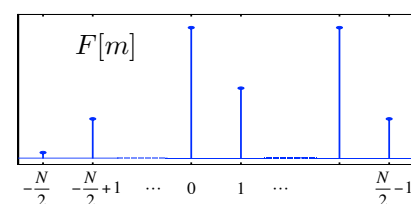
$$\text{DFT}\{f\}[m] \stackrel{\text{notation}}{=} F[m] \triangleq \sum_{n=0}^{N-1} f[n] e^{-jm \frac{2\pi}{N} n}$$

**Remarque:** il s'agit d'une **transformation linéaire en dimension finie** qui prend un vecteur  $\mathbf{f} = (f[n])_{n=0}^{N-1} \in \mathbb{C}^N$  et lui associe un autre vecteur complexe  $\mathbf{F} = (F[m])_{m=0}^{N-1} \in \mathbb{C}^N$ .

Représentation matricielle :  $\mathbf{F} = \mathbf{A}_{\text{DFT}} \mathbf{f}$  où  $\mathbf{A}_{\text{DFT}} \in \mathbb{C}^{N \times N}$  avec  $[\mathbf{A}_{\text{DFT}}]_{m,n} = e^{-jm \frac{2\pi}{N} n}$



$N$  pair  
DFT  
 $N$  impair



# Lien avec la transformée de Fourier

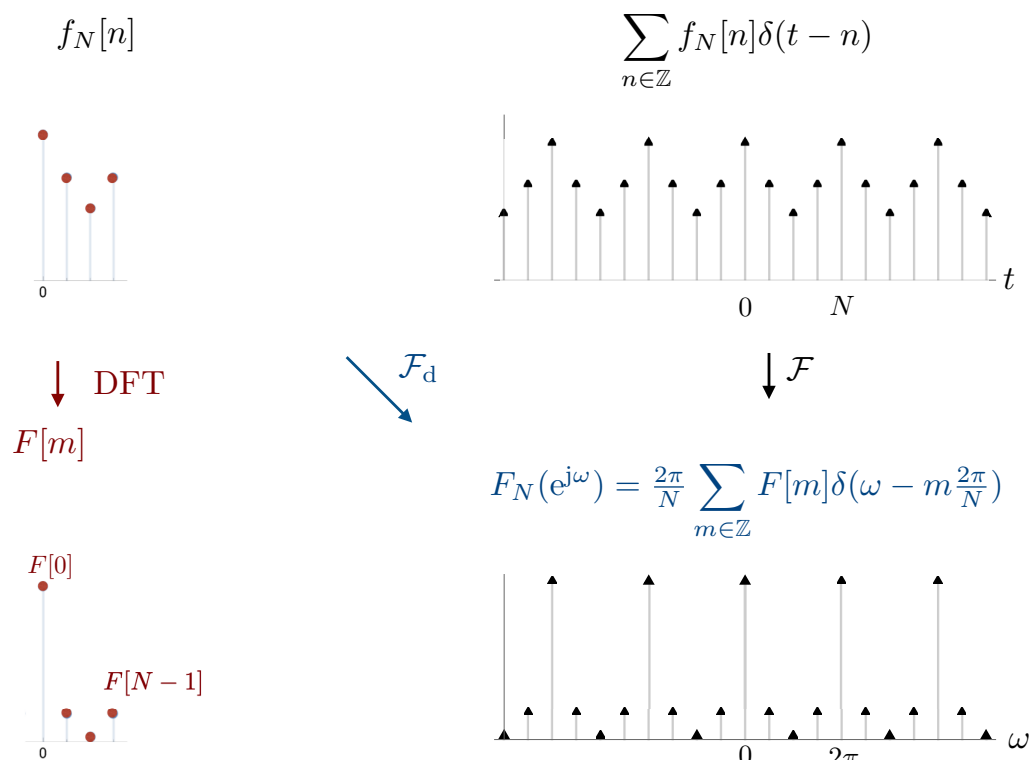
Calculons la **transformée de Fourier** (à temps continu) du signal continu représentant le signal  $N$ -**périodique** discret  $f_N[n]$

$$\begin{aligned}
 \mathcal{F}\left\{\sum_{n \in \mathbb{Z}} f_N[n] \delta(t - n)\right\}(\omega) &= \sum_{n \in \mathbb{Z}} f_N[n] e^{-j\omega n} \\
 &= \sum_{n_0=0}^{N-1} \sum_{n_1 \in \mathbb{Z}} f_N[n_0 + n_1 N] e^{-j\omega(n_0 + n_1 N)} && n = n_0 + n_1 N \\
 &= \sum_{n_0=0}^{N-1} f_N[n_0] e^{-j\omega n_0} \sum_{n_1 \in \mathbb{Z}} e^{-j\omega n_1 N} && (N\text{-périodicité de } f_N) \\
 &= \sum_{n=0}^{N-1} f_N[n] e^{-j\omega n} \left( \frac{2\pi}{N} \sum_{m \in \mathbb{Z}} \delta\left(\omega - m \frac{2\pi}{N}\right) \right) && (\text{Formule de Poisson}) \\
 &= \frac{2\pi}{N} \sum_{m \in \mathbb{Z}} \underbrace{\left( \sum_{n=0}^{N-1} f_N[n] e^{-jm \frac{2\pi}{N} n} \right)}_{F[m]} \cdot \delta\left(\omega - m \frac{2\pi}{N}\right) && (\text{Multiplication par } \delta)
 \end{aligned}$$

Il s'agit d'un **train de Diracs** aux fréquences  $\omega_m = \frac{m 2\pi}{N}$  dont l'amplitude est donnée par la DFT de  $f_N[n]$



$$\sum_{n \in \mathbb{Z}} f_N[n] \delta(t - n) \xrightarrow{\text{Fourier}} \frac{2\pi}{N} \sum_{m \in \mathbb{Z}} F[m] \delta\left(\omega - m \frac{2\pi}{N}\right)$$



# Lien avec la DTFT

La version  $N$ -**périodisée** d'un signal  $f[\cdot] \in \ell_1(\mathbb{Z})$  est définie par

$$f_N[n] = \sum_{k \in \mathbb{Z}} f[n + kN], \quad \text{avec } f_N[\cdot] \in \ell_\infty(\mathbb{Z}).$$

Échantillonnons  $F(e^{j\omega}) = \mathcal{F}_d\{f\}(\omega)$  aux fréquences  $\omega_m = m \frac{2\pi}{N}$

$$\begin{aligned} F(e^{j\omega_m}) &= \sum_{k \in \mathbb{Z}} f[k] e^{-jm \frac{2\pi}{N} k} & k = n + n_1 N \\ &= \sum_{n=0}^{N-1} \underbrace{\sum_{n_1 \in \mathbb{Z}} f[n + n_1 N]}_{f_N[n]} e^{-jm \frac{2\pi}{N} n_0} \underbrace{e^{-jm 2\pi n}}_1 = F_N[m] \end{aligned}$$



Donc, les **échantillons** de la **DTFT** d'un signal discret  $f[n]$  sont la **DFT** de sa version  $N$ -**périodisée**  $f_N[n]$  (aliasée en général).

**En particulier:** si  $f[\cdot]$  est à support fini dans  $[0 \dots N-1]$ ,  $f_N[\cdot]$  et  $f[\cdot]$  coïncident sur ce support; dans ce cas,  $f_N[\cdot]$  n'est pas aliasée.

# Inversion de la DFT

Grâce au lien entre la DFT et la transformée de Fourier à temps continu, on a



$$f[n] = \mathbf{DFT}^{-1}\{F\}[n] = \frac{1}{N} \sum_{m=0}^{N-1} F[m] e^{jn \frac{2\pi}{N} m}$$

Vérification directe:

$$\begin{aligned} \frac{1}{N} \sum_{m=0}^{N-1} F[m] e^{jn \frac{2\pi}{N} m} &= \frac{1}{N} \sum_{m=0}^{N-1} \left( \sum_{k=0}^{N-1} f[k] e^{-jm \frac{2\pi}{N} k} \right) e^{jn \frac{2\pi}{N} m} \\ &= \frac{1}{N} \sum_{m=0}^{N-1} \sum_{k=0}^{N-1} f[k] e^{jm \frac{2\pi}{N} (n-k)} \\ &= \frac{1}{N} \sum_{k=0}^{N-1} f[k] \underbrace{\sum_{m=0}^{N-1} e^{jm \frac{2\pi}{N} (n-k)}}_{N \delta[n-k]} = f[n] \end{aligned}$$

Remarquer la relation de **dualité**

$$\mathbf{DFT}\{\mathbf{DFT}\{f\}\}[n] = N f[-n]$$



# Propriétés de la DFT

| Opération            | Signal discret                         | DFT  |
|----------------------|--|--|
| $N$ -périodicité     | $f[n + N] = f[n]$                      | $F[m + N] = F[m]$                                  |
| Décalage             | $f[n - n_0]$                           | $e^{-j(\frac{2\pi}{N}m)n_0} \cdot F[m]$            |
| Retournement         | $f[-n]$                                | $F[-m]$  |
| Modulation           | $e^{jm_0 \frac{2\pi}{N}n} \cdot f[n]$  | $F[m - m_0]$                                       |
| Conjugaison          | $f[n]^*$                               | $F[-m]^*$  |
| Dualité              | $F[n]$                                 | $N \cdot f[-m]$                                    |
| Convolution cyclique | $\sum_{k=0}^{N-1} f[k] \cdot g[n - k]$ | $F[m] \cdot G[m]$                                  |
| Multiplication       | $f[n] \cdot g[n]$                      | $\frac{1}{N} \sum_{k=0}^{N-1} F[k] \cdot G[m - k]$ |

■ Relation de Parseval: 
$$\sum_{n=0}^{N-1} f[n] \cdot g[n]^* = \frac{1}{N} \sum_{m=0}^{N-1} F[m] \cdot G[m]^*$$

## Ré-échantillonnage de la DTFT

Il est souvent nécessaire de calculer la DTFT d'un signal discret non-périodique en d'autres échantillons fréquentiels que  $\omega_m = m \frac{2\pi}{N}$ .

On suppose que le support de  $f[n]$  est  $[0 \dots N - 1]$ .

Il y a alors deux possibilités:

- Soit exprimer la DTFT directement à l'aide de ses échantillons  $F(e^{j\omega_m}) = F[m]$  en utilisant la formule d'**interpolation**

$$\begin{aligned}
 F(e^{j\omega}) &= \sum_{n=0}^{N-1} f[n] e^{-j\omega n} = \sum_{n=0}^{N-1} \underbrace{\frac{1}{N} \sum_{m=0}^{N-1} F[m] e^{jn \frac{2\pi}{N} m}}_{\text{DFT}^{-1}\{F[m]\}} e^{-j\omega n} = \sum_{m=0}^{N-1} \underbrace{\frac{1}{N} \sum_{n=0}^{N-1} e^{-j(\omega - \frac{2\pi}{N}m)n}}_{D_N(\omega - \omega_m)} F[m] \\
 &= \sum_{m=0}^{N-1} D_N\left(\omega - m \frac{2\pi}{N}\right) F[m] \longleftarrow \begin{array}{l} \text{Version discrète} \\ \text{de la formule de Shannon} \end{array} \quad \text{noyau de Dirichlet}
 \end{aligned}$$

- Soit choisir une taille de périodisation  $N$  plus grande ("zero padding").

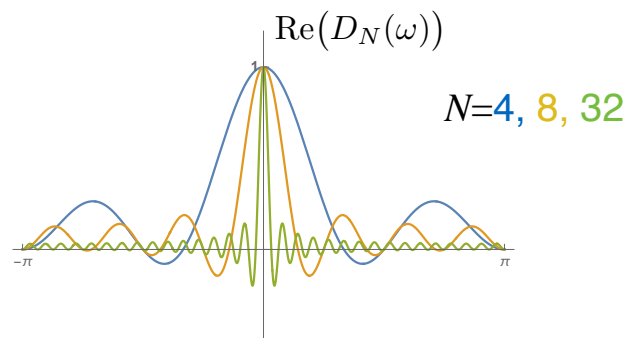
## Noyau de Dirichlet = sinc périodisé

Fenêtre de moyennage causale:  $h_N[n] = \frac{1}{N} \mathbb{1}_{[0 \dots N-1]}[n]$

Rappel:  $\sum_{n=0}^{N-1} z^{-n} = \frac{1 - z^{-N}}{1 - z^{-1}}$

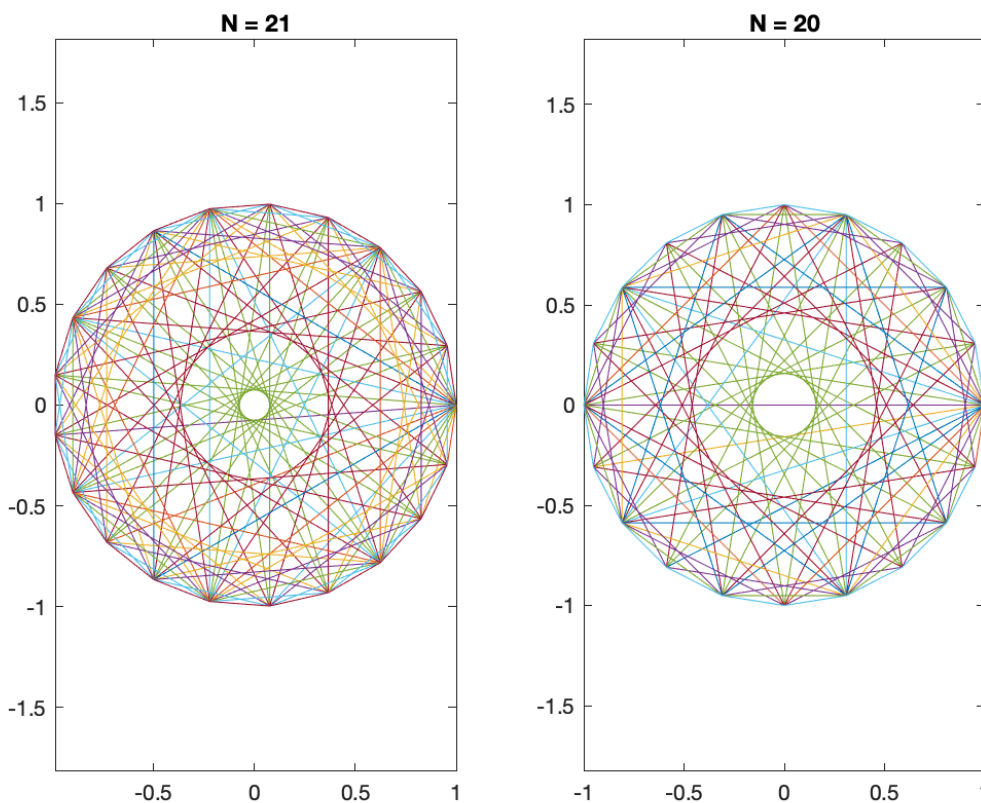
Noyau de Dirichlet:  $D_N(\omega) = \mathcal{F}_d\{h_N\}(\omega) = \frac{1}{N} \sum_{n=0}^{N-1} e^{-j\omega n} = \begin{cases} \frac{1}{N} \frac{1 - e^{-j\omega N}}{1 - e^{-j\omega}}, & \omega \neq 2\pi k \\ 1, & \text{sinon.} \end{cases}$

C'est une fonction  $2\pi$ -périodique



## DFT et racines de l'unité

$\mathbf{F} = \mathbf{A}_{\text{DFT}} \mathbf{f}$  où  $\mathbf{A}_{\text{DFT}} \in \mathbb{C}^{N \times N}$  avec  $[\mathbf{A}_{\text{DFT}}]_{m,n} = e^{-jm \frac{2\pi}{N} n} = W_N^{mn}$ ,  $m, n \in \{0, \dots, N-1\}$



Notation:

$$W_N = e^{-j \frac{2\pi}{N}}$$

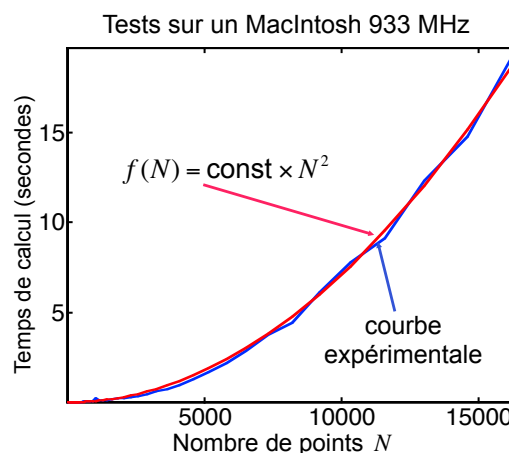
## 10.3 LA TRANSFORMÉE DE FOURIER RAPIDE (FFT)

- Coût d'implémentation de la DFT
- Grandes lignes de l'algorithme rapide (FFT)
- L'algorithme dyadique
- Représentation graphique
- Coût de l'algorithme dyadique
- Cas de données réelles

10-29

### Coût d'implémentation de la DFT

Calculer une DFT sur  $N$  points nécessite a priori  $N$  multiplications complexes (cas de données complexes) et  $N - 1$  additions complexes par fréquence  
→ environ  $8N^2$  opérations réelles au total.



Le coût de calcul devient vite trop important (en particulier pour le traitement d'images) → nécessité d'un algorithme **rapide** (Cooley et Tuckey en 1965).

# Grandes lignes de l'algorithme rapide (FFT)

Pour accélérer les calculs, il faut remarquer que, si  $N$  peut se factoriser sous la forme  $N = p \cdot q$ , alors on peut diviser la somme de la DFT

$$F[m] = \sum_{n=0}^{N-1} f[n] \cdot W_N^{mn} \quad \text{où } W_N = e^{-j\frac{2\pi}{N}}$$

en sous-sommes qui sont autant de DFT plus petites (méthode de la **décimation temporelle**):

$$F[m] = \sum_{n_0=0}^{p-1} \sum_{n_1=0}^{q-1} f[n_0 + n_1 p] \cdot W_N^{m(n_0 + n_1 p)} = \sum_{n_0=0}^{p-1} W_N^{mn_0} \underbrace{\sum_{n_1=0}^{q-1} f[n_0 + n_1 p] \cdot W_q^{mn_1}}_{\text{DFT sur } q=N/p \text{ points}} \cdot W_N^{mn_1 p}$$

Si  $C(N) < \alpha \cdot N^2$  est le coût d'une DFT sur  $N$  points, on peut obtenir avec cette technique

$$C(N) = p \cdot C(q) + p \cdot N$$

Or  $C(q) \leq \alpha \cdot (N/p)^2$ , d'où

$$C(N) \leq \alpha \cdot N^2 (1/p + p/(\alpha N)) \underset{N \text{ grand}}{\approx} (\alpha \cdot N^2)/p \ll \alpha \cdot N^2$$

qui indique un gain (asymptotique) d'un facteur  $p$ .

## L'algorithme dyadique

Le cas le plus simple apparaît pour  $N = 2q$ . Dans ce cas, la méthode de la décimation temporelle avec  $p = 2$  et  $q = N/2$  donne

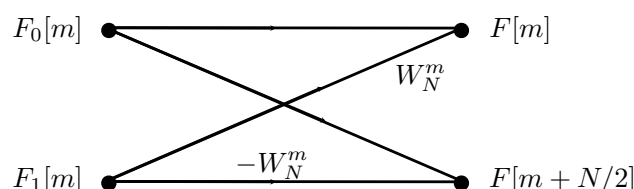
$$F[m] = \underbrace{\sum_{n_1=0}^{N/2-1} f[2n_1] \cdot W_{N/2}^{mn_1}}_{F_0[m]} + W_N^m \cdot \underbrace{\sum_{n_1=0}^{N/2-1} f[2n_1 + 1] \cdot W_{N/2}^{mn_1}}_{F_1[m]}$$

Puis, on observe que  $F_0[m + N/2] = F_0[m]$  et  $F_1[m + N/2] = F_1[m]$  (périodicité de la DFT) d'où la division des fréquences en deux ensembles:  $0, 1, \dots, (N/2 - 1)$  et  $N/2, (N/2 + 1), \dots, (N - 1)$

$$\begin{aligned} F[m] &= F_0[m] + W_N^m \cdot F_1[m] \\ F[m + N/2] &= F_0[m] - W_N^m \cdot F_1[m] \end{aligned} \quad \text{pour } m = 0, 1, \dots, (N/2 - 1)$$

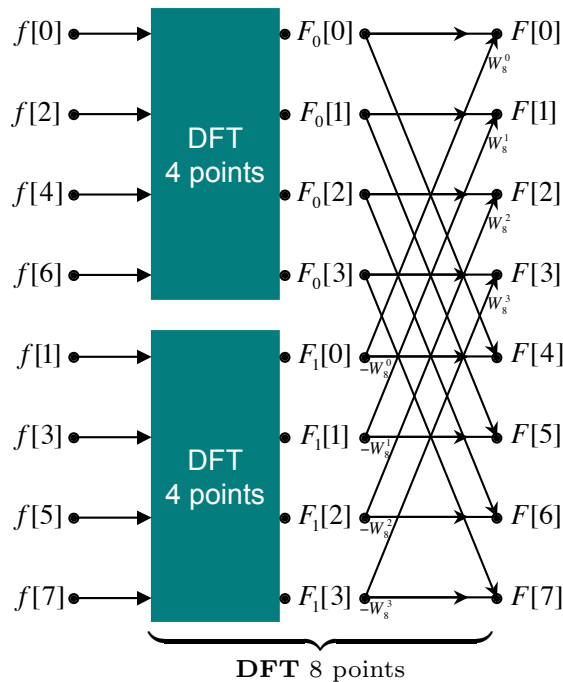
Représentation graphique, le **papillon**:

$$\text{NB: } W_N^{m+N/2} = W_N^m W_N^{N/2} = -W_N^m$$

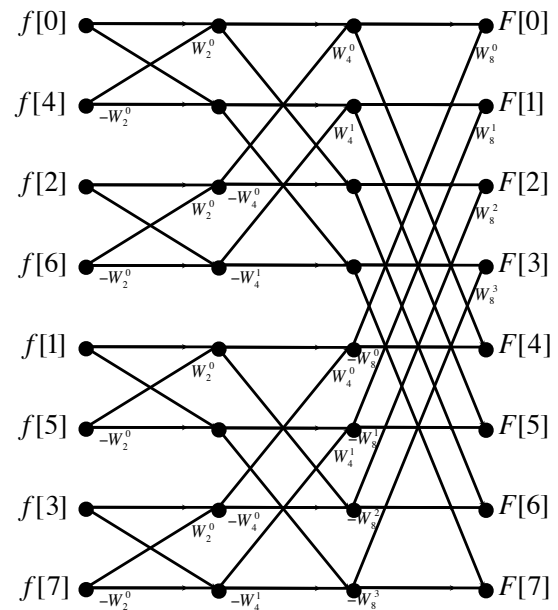


# Représentation graphique

Une itération de l'algorithme de FFT



Toutes les itérations



## Coût de l'algorithme dyadique

Le coût d'un papillon est de **deux** additions complexes et d'**une** multiplication et pour chacune des  $N/2$  fréquences calculées.

Donc, si  $C_{\text{add}}(M)$  et  $C_{\text{mult}}(M)$  sont le coût en additions et multiplications complexes d'une FFT sur  $N = 2^M$  points, on peut écrire

$$\begin{aligned} C_{\text{add}}(M) &= 2 \cdot 2^{M-1} + 2 \cdot C_{\text{add}}(M-1) \\ C_{\text{mult}}(M) &= 1 \cdot 2^{M-1} + 2 \cdot C_{\text{mult}}(M-1) \end{aligned} \Leftrightarrow \begin{aligned} C_{\text{add}}(M) &= M \cdot 2^M = N \log_2(N) \\ C_{\text{mult}}(M) &= 2^{M-1}(M-1) = \frac{N}{2} \log_2\left(\frac{N}{2}\right) \end{aligned}$$



Le coût de l'algorithme FFT dyadique est proportionnel à  $N \log_2(N)$ .

En particulier, plus  $N$  est grand, plus  $N \log_2(N) \ll N^2$  (coût de la DFT).

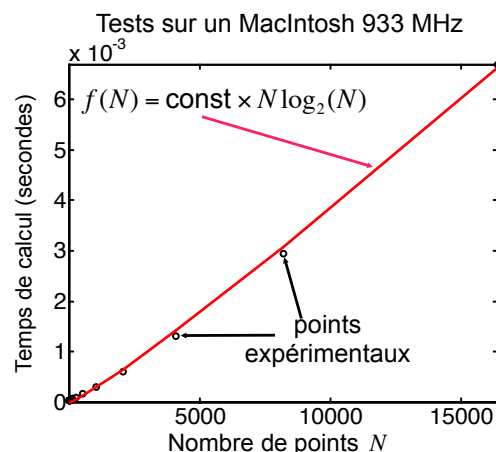
### Fonction MatLab correspondante:

`G = FFT(F)`

Calcule la DFT du vecteur de données

$F = [F(1) \ F(2) \ \dots \ F(N)]$  pour  $N$  arbitraire en utilisant un algorithme de FFT.

Note: implémentation *très* optimisée!



## Cas de données réelles

Soient deux signaux discrets réels  $f[n]$  et  $g[n]$  de taille  $N$  dont on désire calculer la FFT. On construit le signal complexe  $h[n] = f[n] + j \cdot g[n]$  dont la DFT est  $H[m]$  (calculée en  $O(N \log_2 N)$  opérations par l'algorithme de FFT).

Comment retrouver  $F[m]$  et  $G[m]$  à partir de  $H[m]$ ?

### ■ Solution

- linéarité de la DFT:  $H[m] = F[m] + j \cdot G[m]$
- symétrie Hermitienne de  $F[m]$  et  $G[m]$

$$\Rightarrow H[-m]^* = (F[-m] + j \cdot G[-m])^* = F[m] - j \cdot G[m]$$

$$\text{d'où, par résolution, } F[m] = \frac{H[m] + H[-m]^*}{2} \text{ et } G[m] = \frac{H[m] - H[-m]^*}{2j}.$$

$\Rightarrow$  2 FFT réelles pour le prix d'une FFT complexe (et quelques additions)!

**Remarque:** une idée similaire peut être appliquée pour calculer la DFT d'un signal réel de taille  $2N$  à l'aide d'une FFT complexe de taille  $N$ : choisir  $h[n] = f[2n] + j \cdot f[2n+1]$ .