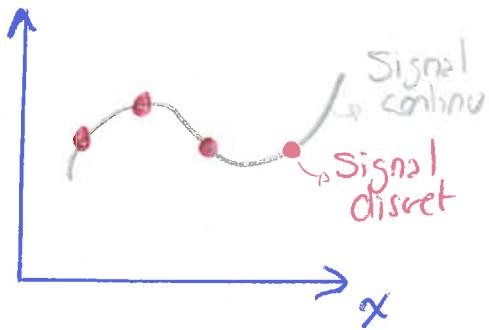


Références :

- *Introduction à l’algorithmique* (Chapitre 30)
T. H. Cormen, C. E. Leiserson, R. L. Rivest et C. Stein
Dunod
- *Introduction to Algorithms* (Chapter 30)
T. H. Cormen, C. E. Leiserson, R. L. Rivest and C. Stein
MIT press

FFT - Fast Fourier Transform



On a un signal | continu $f(x)$
| discret $\{f_m\}_{m=0 \dots N-1}$
dont on cherche à extraire des infos.

Cas continu

$$\hat{f}(v) = \int_{-\infty}^{+\infty} f(x) e^{-2\pi i vx} dx$$

Transfo. de Fourier
continue (CFT)

$$f(x) = \frac{1}{2\pi} \int_{-\infty}^{+\infty} \hat{f}(v) e^{2\pi i vx} dv$$

(inverse)

~ décomposit° de $f(x)$
en oscillat° harmoniques (un nombre ∞ !)

Cas discret

$$(n=0 \dots N-1) \quad \hat{f}_n = \sum_{m=0}^{N-1} f_m e^{-2\pi i mn/N}$$

Transfo. de Fourier
discrete (DFT)

$$(m=0 \dots N-1) \quad f_m = \frac{1}{N} \sum_{n=0}^{N-1} \hat{f}_n e^{2\pi i mn/N}$$

(inverse)

~ décomposit° de $\{f_m\}_{m=0 \dots N-1}$
en N oscillat° harmoniques
les valeurs " \hat{f}_n/N " sont les amplitudes

Commentaires sur le DFT

- * La DFT peut être vue comme une CFT sur un signal échantillonné :

$$f(x) = \sum_{m=0}^{N-1} f_m \delta(x - m\Delta) \quad \begin{matrix} \Delta = \text{période} \\ \text{d'échantillonage} \end{matrix}$$

Pour un nombre fini de fréquence : $\nu_n = n/\Delta$ $n=0 \dots N-1$

$$\text{On a : } \hat{f}(\nu) = \int_{-\infty}^{+\infty} \left(\sum_{m=0}^{N-1} f_m \delta(x - m\Delta) \right) e^{-2\pi i \nu x} dx \\ = \sum_{m=0}^{N-1} f_m e^{-2\pi i \nu m \Delta}$$

$$\approx \hat{f}_n = \hat{f}(\nu_n) = \sum_{m=0}^{N-1} f_m e^{-2\pi i \nu_m n / N}$$

- * Preuve de la DFT inverse : (on injecte DFT inverse dans DFT)

$$f_m = 1/N \sum_{n=0}^{N-1} \left(\sum_{p=0}^{N-1} f_p e^{-2\pi i p n / N} \right) e^{2\pi i m n / N} \\ = 1/N \sum_{p=0}^{N-1} f_p \left(\sum_{n=0}^{N-1} (e^{-2\pi i (p-m)/N})^n \right)$$



si $p=m$: $\boxed{= N}$

si $p \neq m$: série géométrique !

$$\text{RAPPEL : } \sum_{\ell=0}^L x^\ell = \frac{x^{L+1}-1}{x-1}$$

$$= \frac{1}{N} f_m N$$

$$= f_m$$

$$\approx \frac{e^{-2\pi i (p-m)/N} - 1}{e^{-2\pi i (p-m)/N} - 1}, \boxed{= 0}$$



- * Le calcul de la DFT est a priori une opération BLAS 2 !

$$\hat{f}_n = \sum_{m=0}^{N-1} f_m e^{-2\pi i m n / N} \\ = \sum_{m=0}^{N-1} f_m \frac{(e^{-2\pi i / N})^{mn}}{W_N} \quad n=0 \dots N-1$$

$$\begin{pmatrix} \hat{f}_0 \\ \hat{f}_1 \\ \hat{f}_2 \\ \vdots \\ \hat{f}_{N-1} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 & \cdots & 1 \\ 1 & W_N & W_N^2 & \cdots & W_N^{N-1} \\ 1 & W_N^2 & W_N^4 & \cdots & W_N^{2(N-1)} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 1 & W_N^{N-1} & W_N^{2(N-1)} & \cdots & W_N^{(N-1)(N-1)} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} f_0 \\ f_1 \\ f_2 \\ \vdots \\ f_{N-1} \end{pmatrix}$$

$\mathcal{O}(N^2)$

opérations



=



Algorithme FFT

On suppose $N = 2^P$ (puissance de 2)

Principe: on sépare le traitement des termes impairs et pairs dans le calcul de la DFT.

$$\begin{aligned}\hat{f}_n &= \sum_{m=0}^{N-1} f_m W_N^{mn} \quad (\text{avec } W_N = e^{-2\pi i/N}) \\ &= \underbrace{\sum_{m=0}^{N/2-1} f_{2m} W_N^{2mn}}_{\text{PAIRS}} + \underbrace{\sum_{m=0}^{N/2-1} f_{2m+1} W_N^{(2m+1)n}}_{\text{IMPairs}}\end{aligned}$$

on observe: $W_N^2 = e^{-2\pi i/N \cdot 2} = e^{-2\pi i/(N/2)} = W_{N/2}$

$$= \sum_{m=0}^{N/2-1} f_{2m} W_{N/2}^{mn} + W_N^n \sum_{m=0}^{N/2-1} f_{2m+1} W_{N/2}^{mn}$$

• Si $n = 0 \dots N/2-1$:

$$\hat{f}_n = \underbrace{\sum_{m=0}^{N/2-1} f_{2m} W_{N/2}^{mn}}_{\text{DFT SUR } N/2 \text{ Vol.}} + W_N^n \underbrace{\sum_{m=0}^{N/2-1} f_{2m+1} W_{N/2}^{mn}}_{\text{DFT SUR } N/2 \text{ Vol.}}$$

• Si $n = N/2 \dots N-1$: on note $\tilde{n} = n - N/2 = 0 \dots N/2-1$

$$\hat{f}_{\tilde{n}+N/2} = \sum_{m=0}^{N/2-1} f_{2m} W_{N/2}^{m(\tilde{n}+N/2)} + W_N^{(\tilde{n}+N/2)} \sum_{m=0}^{N/2-1} f_{2m+1} W_{N/2}^{m(\tilde{n}+N/2)}$$

on observe: $W_{N/2}^{N/2} = e^{-2\pi i/(N/2) \cdot (N/2)} = e^{-2\pi i} = 1$

$$W_N^{N/2} = e^{-2\pi i/N \cdot (N/2)} = e^{-\pi i} = -1$$

$$= \underbrace{\sum_{m=0}^{N/2-1} f_{2m} W_{N/2}^{m\tilde{n}}}_{\text{DFT SUR } N/2 \text{ Vol.}} - W_N^{\tilde{n}} \underbrace{\sum_{m=0}^{N/2-1} f_{2m+1} W_{N/2}^{m\tilde{n}}}_{\text{DFT SUR } N/2 \text{ Vol.}}$$

Implémentations FFT

RECURSIVE-FFT (\underline{f}) :

$N = \text{longueur de } \underline{f};$

(if) $N=1:$

$$\hat{\underline{f}} = \underline{f};$$

(else)

$$\underline{f}^{[0]} = (f_0, f_2, \dots, f_{N-2});$$

$$\underline{f}^{[1]} = (f_1, f_3, \dots, f_{N-1});$$

$$\hat{\underline{f}}^{[0]} = \text{RECURSIVE-FFT}(\underline{f}^{[0]});$$

$$\hat{\underline{f}}^{[1]} = \text{RECURSIVE-FFT}(\underline{f}^{[1]});$$

signaux
de longueur $N/2$

2 FFT
pour $N/2$ éléments

(for) $n = 0 \dots N/2 - 1$

$$\hat{f}_n = \hat{f}_n^{[0]} + w_N^n \hat{f}_n^{[1]};$$

$$\hat{f}_{N/2+n} = \hat{f}_n^{[0]} - w_N^n \hat{f}_n^{[1]};$$

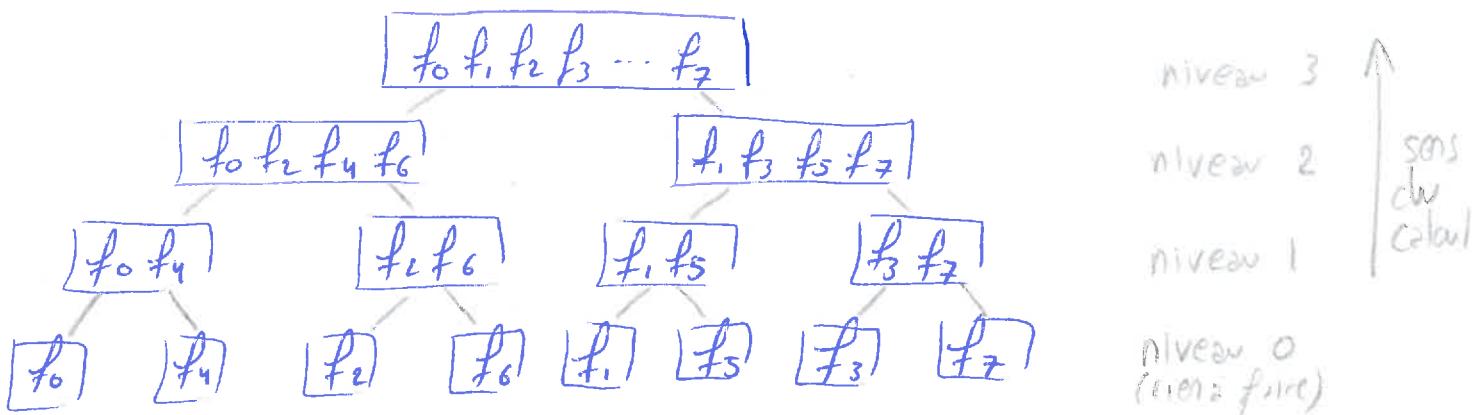
(end)

(end)

return: $\hat{\underline{f}}$;

Le calcul se fait "par niveau", de 1 à P.

Cas $P=3 \Rightarrow N=8$:



Pour une implémentation efficace, on va

1) réordonner les valeurs $\{f_m\}_{m=0 \dots N-1}$
Pour une gestion efficace de la mémoire.

2) utiliser un algo itératif (du niveau 1 au niveau P)
plutôt qu'un algo récursif.

Pour réordonner: $(f_0 f_1 f_2 f_3 f_4 f_5 f_6 f_7) \rightarrow (f_0 f_4 f_2 f_6 f_1 f_5 f_3 f_7)$

(prêt pour le niveau 1 !)

Les indices des valeurs réordonnées sont donnés par
un "renversement digital" des indices initiaux :

0	1	2	3	4	5	6	7
000	001	010	011	100	101	110	111
000	100	010	110	001	101	011	111
0	4	2	6	1	5	3	7

ITERATIVE FFT (f):

BIT-REVERSAL-COPY (f, A)

$N = \text{Longueur de } A'; \quad P = \log_2 N;$

tableau de longueur N
avec $\{f_m\}_{m=0 \dots N-1}$

réordonnés !

For $p = 1 \dots P$

$$\tilde{N} = 2^P;$$

For $l = 0, \tilde{N}, 2\tilde{N}, \dots, N-1$

For $n = 0, 1, 2, \dots, \tilde{N}/2 - 1$

$$u_0 = A[l+n];$$

$$u_1 = A[l+n + \tilde{N}/2];$$

$$A[l+n] = u_0 + W_N^n u_1;$$

$$A[l+n + \tilde{N}/2] = u_0 - W_N^n u_1;$$

End

End

End

return: A ;

$P = \log_2(N)$ niveaux
avec $\mathcal{O}(N)$ op/niveau
 $\Rightarrow \mathcal{O}(N \log N)$ operations