

Coste Computacional DFT

Sea la DFT de una secuencia $x[n]$ de longitud N :

$$X[k] = \sum_{n=0}^{N-1} x[n] \cdot e^{-i \frac{2\pi}{N} nk}$$

$$W_{kn} = e^{-i \frac{2\pi}{N} nk} \quad \begin{pmatrix} X[0] \\ X[1] \\ \dots \\ X[k] \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} W_{00} & W_{01} & W_{02} \\ W_{10} & W_{11} & \\ W_{20} & W_{21} & \\ & & W_{kn} \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} x[0] \\ x[1] \\ \dots \\ x[n] \end{pmatrix}$$

DFT puede escribirse como la aplicación de una matriz W_{nk} al vector con la secuencia $x[n] \sim$ del orden de N^2 operaciones

Algoritmo FFT (Fast Fourier Transform)

Sea la DFT de una secuencia $x[n]$ de longitud N :

$$X[k] = \sum_{n=0}^{N-1} x[n] \cdot e^{-i \frac{2\pi}{N} nk}$$

Supongamos que N es par:

$$X[k] = \sum_{n=0}^{N-1} x[n] \cdot e^{-i \frac{2\pi}{N} nk} = \sum_{n_pares} + \sum_{n_impares}$$

Los n pares en $[0, N-1] = 2 \cdot m$ con $m=0, 1, \dots, N/2-1$

Los n impares en $[0, N-1] = 2m+1$ con $m=0, 1, \dots, N/2-1$

Algoritmo FFT (Fast Fourier Transform)

$$X[k] = \sum_{n_{\text{pares}}} + \sum_{n_{\text{impares}}}$$

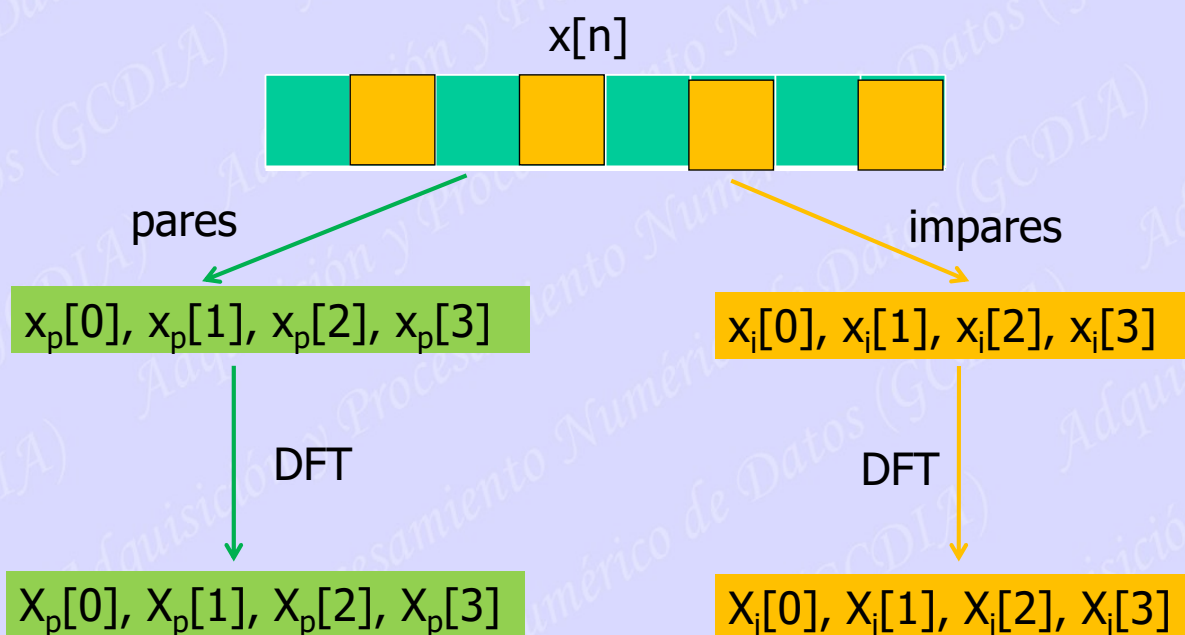
$$X[k] = \sum_{m=0}^{N/2-1} x[2m] \cdot e^{-i\frac{2\pi}{N}(2m)k} + \sum_{m=0}^{N/2-1} x[2m+1] \cdot e^{-i\frac{2\pi}{N}(2m+1)k}$$

$$X[k] = \sum_{m=0}^{N/2-1} x_p[m] \cdot e^{-i\frac{2\pi}{N/2}mk} + e^{-i\frac{2\pi}{N}k} \cdot \sum_{m=0}^{N/2-1} x_i[m] \cdot e^{-i\frac{2\pi}{N/2}mk}$$

DFT ($x_p[m]$ de tamaño $N/2$)

DFT ($x_i[m]$ de tamaño $N/2$)

Ejemplo para secuencia de longitud $N=8$



Ejemplo para secuencia de longitud N=8

$X_p[0], X_p[1], X_p[2], X_p[3]$

$X_i[0], X_i[1], X_i[2], X_i[3]$

$$X[0] = X_p[0] + e^{-i\frac{2\pi}{N}0} X_i[0]$$

$$X[1] = X_p[1] + e^{-i\frac{2\pi}{N}1} X_i[1]$$

...

$$X[4] = X_p[4] + e^{-i\frac{2\pi}{N}4} X_i[4]$$

$$X[5] = X_p[5] + e^{-i\frac{2\pi}{N}5} X_i[5]$$

...

$$X[0] = X_p[0] + e^{-i\frac{2\pi}{N}0} X_i[0]$$

$$X[1] = X_p[1] + e^{-i\frac{2\pi}{N}1} X_i[1]$$

...

$$X[4] = X_p[0] + e^{-i\frac{2\pi}{N}4} X_i[0]$$

$$X[5] = X_p[1] + e^{-i\frac{2\pi}{N}5} X_i[1]$$

...

Ejemplo para secuencia de longitud N=8

$$X[0] = X_p[0] + e^{-i\frac{2\pi}{N}0} X_i[0]$$

$$X[1] = X_p[1] + e^{-i\frac{2\pi}{N}1} X_i[1]$$

$$X[2] = X_p[2] + e^{-i\frac{2\pi}{N}2} X_i[2]$$

$$X[3] = X_p[3] + e^{-i\frac{2\pi}{N}3} X_i[3]$$

$$X[4] = X_p[0] + e^{-i\frac{2\pi}{N}4} X_i[0]$$

$$X[5] = X_p[1] + e^{-i\frac{2\pi}{N}5} X_i[1]$$

$$X[6] = X_p[2] + e^{-i\frac{2\pi}{N}6} X_i[2]$$

$$X[7] = X_p[3] + e^{-i\frac{2\pi}{N}7} X_i[3]$$

Tamaño N

$$X[k] = \begin{pmatrix} X_p[k] \\ X_p[k] \end{pmatrix} + e^{-i\frac{2\pi}{N}k} \cdot \begin{pmatrix} X_i[k] \\ X_i[k] \end{pmatrix}$$

Tamaño N/2

Algoritmo FFT (Fast Fourier Transform)

Hacer una DFT de tamaño N $X[k] = \sum_{n=0}^{N-1} x[n] \cdot e^{-i\frac{2\pi}{N}nk}$

es equivalente a hacer 2 DFT de tamaño N/2

$$X[k] = \sum_{m=0}^{N/2-1} x_p[m] \cdot e^{-i\frac{2\pi}{N/2}mk} + e^{-i\frac{2\pi}{N}k} \cdot \sum_{m=0}^{N/2-1} x_i[m] \cdot e^{-i\frac{2\pi}{N/2}mk}$$

+ N operaciones extra (suma y multiplicación por $e^{-i\frac{2\pi}{N}k}$)

Algoritmo FFT (Fast Fourier Transform)

En operaciones: $DFT(N) = 2 \cdot DFT(N/2) + N$ operaciones

Si N es múltiplo de 4, N/2 es par y puedo repetir el proceso de separar cada DFT en muestra pares/impares, etc:

$$DFT(N/2) = 2 \cdot DFT(N/4) + N/2 \text{ operaciones}$$

Y por lo tanto:

$$\begin{aligned} DFT(N) &= 2 \cdot DFT(N/2) + N \\ &= 2 \cdot (2 \cdot DFT(N/4) + N/2) + N \\ &= 4 \cdot DFT(N/4) + N + N \end{aligned}$$

Algoritmo FFT (Fast Fourier Transform)

Si N es potencia de 2, $N=2^P$, puedo seguir dividiendo:

$$\text{DFT}(N) = N/2 \cdot \text{DFT}(2) + \underbrace{N + N + \dots + N}_{P-1 \text{ pasos}}$$

Una DFT de tamaño 2 son 2 operaciones: $X[0] = x[0] + x[1]$
 $X[1] = x[0] - x[1]$

$$\begin{aligned}\text{DFT}(N) &= N/2 \cdot 2 + N + N + \dots + N \text{ operaciones} \\ &= P \cdot N = N \cdot \log_2(N)\end{aligned}$$

Posiblemente necesite una constante para reflejar el hecho de las operaciones con complejos, pero lo importante es que el coste computacional es proporcional a $N \cdot \log_2(N)$, no N^2

Convolución a través de la FFT

Convolución de 2 secuencias de longitud N : $z[n] = x[n] * y[n]$

$z[n] = x[n] * y[n] \rightarrow$ coste computacional del orden de N^2

$$x[n] \rightarrow N \cdot \log_2(N) \rightarrow X[k]$$

$$y[n] \rightarrow N \cdot \log_2(N) \rightarrow Y[k] \text{ tiene un coste de}$$

$$Z[k] = X[k] \cdot Y[k] \text{ (N multiplicaciones)}$$

$$z[n] \leftarrow N \cdot \log_2(N) \leftarrow Z[k]$$

En total $3 \cdot N \cdot \log_2(N) + N = 3 \cdot N \cdot (\log_2(N) + 1)$ operaciones

Para $N=8192=2^{13}$, el ratio es $N / (3 \cdot (\log_2(N) + 1)) = 8192/40$, del orden de 200 veces más rápido.

Otras aplicaciones

			1	2	3	4	
			x	5	6	7	8
				8	16	24	32
		7	14	21	28		
	6	12	18	24			
+	5	10	15	20			
	5	16	34	60	61	52	32
	7	0	0	6	6	5	2

Acarreando las decenas al siguiente número

Otras aplicaciones

			1	2	3	4	
			x	5	6	7	8
				8	16	24	32
		7	14	21	28		
	6	12	18	24			
+	5	10	15	20			
	5	16	34	60	61	52	32

Convolución de las secuencias

$$x=[1 \ 2 \ 3 \ 4], \ y=[5 \ 6 \ 7 \ 8]$$

$$\text{conv}(x,y) =$$

$$5 \ 16 \ 34 \ 60 \ 61 \ 52 \ 32$$

Nuestro algoritmo para multiplicar 2 número "largos" es equivalente a hacer una convolución.

Puede hacerse mucho más rápido a través de la FFT (si el nº de cifras de los números involucrados es grande)