# Transformada rápida de Fourier

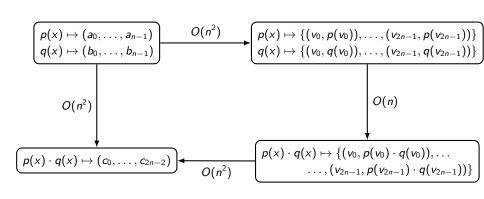
Parte III

Segundo semestre 2022

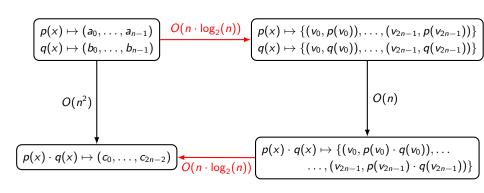
IIC2283

Prof. Nicolás Van Sint Jan

## Recordatorio: Multiplicación de polinomios



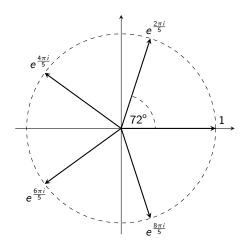
### Recordatorio: Transformada rápida de Fourier



### Recordatorio: Raíces de la unidad

### Proposición

Si  $\omega_n=e^{\frac{2\pi i}{n}}$ , las *n*-raíces de la unidad son  $\omega_n^0,\,\omega_n^1,\,\omega_n^2,\,\ldots,\,\omega_n^{n-1}$ 



Recordatorio: La transformada discreta de Fourier

#### Definición

Sea 
$$n \ge 2$$
 y un polinomio  $p(x) = \sum_{k=0}^{n-1} a_k x^k$ .

La transformada discreta de Fourier (DFT) de p(x) se define como:

$$[p(\omega_n^0), p(\omega_n^1), \ldots, p(\omega_n^{n-1})]$$

### Recordatorio: La descomposición recursiva

Tenemos que:

$$p(x) = \sum_{k=0}^{n-1} a_k x^k$$

$$= \sum_{k=0}^{\frac{n}{2}-1} a_{2k} x^{2k} + \sum_{k=0}^{\frac{n}{2}-1} a_{2k+1} x^{2k+1}$$

$$= \sum_{k=0}^{\frac{n}{2}-1} a_{2k} x^{2k} + x \cdot \sum_{k=0}^{\frac{n}{2}-1} a_{2k+1} x^{2k}$$

Definimos los polinomios:

$$q(z) = \sum_{k=0}^{\frac{n}{2}-1} a_{2k} z^{k}$$

$$r(z) = \sum_{k=0}^{\frac{n}{2}-1} a_{2k+1} z^{k}$$

### Recordatorio: La descomposición recursiva

Tenemos entonces que

$$p(x) = q(x^2) + x \cdot r(x^2)$$

Si  $k \in \{0, \dots, \frac{n}{2} - 1\}$ , entonces tenemos que:

$$(\omega_n^{\frac{n}{2}+k})^2 = \omega_n^{n+2k}$$

$$= \omega_n^n \cdot \omega_n^{2k}$$

$$= 1 \cdot (\omega_n^k)^2$$

$$= (\omega_n^k)^2$$

Por lo tanto para calcular  $[p(\omega_n^0), p(\omega_n^1), \dots, p(\omega_n^{n-1})]$ , basta con calcular:

$$[q((\omega_n^0)^2), q((\omega_n^1)^2), \dots, q((\omega_n^{\frac{n}{2}-1})^2)]$$
  
[ $r((\omega_n^0)^2), r((\omega_n^1)^2), \dots, r((\omega_n^{\frac{n}{2}-1})^2)]$ 

Recordatorio: Las  $\frac{n}{2}$ -raíces de la unidad

Lema

Si  $n \geq 2$  es par, entonces  $(\omega_n^0)^2$ ,  $(\omega_n^1)^2$ , ...,  $(\omega_n^{\frac{n}{2}-1})^2$  son las  $\frac{n}{2}$ -raíces de la unidad (vale decir, son la raíces el polinomio  $x^{\frac{n}{2}}-1$ ).

## Outline

DFT (cont.)

La inversa de la DFT

## Outline

DFT (cont.)

La inversa de la DFT

### La descomposición recursiva (continuación)

Recuerde que  $\bar{a} = (a_0, \ldots, a_{n-1})$ , y defina:

$$ar{a}_0 = (a_0, a_2, \dots, a_{n-2})$$
  
 $ar{a}_1 = (a_1, a_3, \dots, a_{n-1})$ 

De los resultados anteriores concluimos que para calcular  $\mathbf{DFT}(\bar{a})$ , primero tenemos que calcular  $\mathbf{DFT}(\bar{a}_0)$  y  $\mathbf{DFT}(\bar{a}_1)$ 

ξ Cómo se construye **DFT**( $\bar{a}$ ) a partir de **DFT**( $\bar{a}$ 0) y **DFT**( $\bar{a}$ 1) ?

Sea:

$$\mathbf{DFT}(\bar{a}_0) = [u_0, u_1, \dots, u_{\frac{n}{2}-1}] \\
\mathbf{DFT}(\bar{a}_1) = [v_0, v_1, \dots, v_{\frac{n}{2}-1}]$$

Para  $k \in \{0, \dots, \frac{n}{2} - 1\}$  tenemos que:

$$y_k = p(\omega_n^k)$$

$$= q((\omega_n^k)^2) + \omega_n^k \cdot r((\omega_n^k)^2)$$

$$= q(\omega_{\frac{n}{2}}^k) + \omega_n^k \cdot r(\omega_{\frac{n}{2}}^k)$$

$$= u_k + \omega_n^k \cdot v_k$$

Además, para  $k \in \{0, \dots, \frac{n}{2} - 1\}$  tenemos que:

$$y_{\frac{n}{2}+k} = p(\omega_n^{\frac{n}{2}+k})$$

$$= q((\omega_n^{\frac{n}{2}+k})^2) + \omega_n^{\frac{n}{2}+k} \cdot r((\omega_n^{\frac{n}{2}+k})^2)$$

$$= q(\omega_n^{n+2k}) + \omega_n^{\frac{n}{2}} \cdot \omega_n^k \cdot r(\omega_n^{n+2k})$$

$$= q(\omega_n^n \cdot \omega_n^{2k}) + (e^{\frac{2\pi i}{n}})^{\frac{n}{2}} \cdot \omega_n^k \cdot r(\omega_n^n \cdot \omega_n^{2k})$$

$$= q(1 \cdot \omega_n^{2k}) + e^{\pi i} \cdot \omega_n^k \cdot r(1 \cdot \omega_n^{2k})$$

$$= q(\omega_n^{2k}) - \omega_n^k \cdot r(\omega_n^{2k})$$

$$= q(\omega_n^{\frac{n}{2}}) - \omega_n^k \cdot r(\omega_n^{\frac{n}{2}})$$

$$= u_k - \omega_n^k \cdot v_k$$

Resumiendo, para  $k \in \{0, \dots, \frac{n}{2} - 1\}$  tenemos que:

$$y_k = u_k + \omega_n^k \cdot v_k$$
  
$$y_{\frac{n}{2}+k} = u_k - \omega_n^k \cdot v_k$$

Para tener un algoritmo recursivo para calcular **DFT** sólo nos falta el **caso** base.

Consideramos n = 2 y un polinomio  $p(x) = a_0 + a_1x$ 

Tenemos que

$$p(\omega_2^0) = a_0 + a_1 \cdot \omega_2^0 = a_0 + a_1$$
  
$$p(\omega_2^1) = a_0 + a_1 \cdot \omega_2^1 = a_0 - a_1$$

### Un algoritmo recursivo eficiente para DFT

- La entrada del algoritmo es un polinomio  $p(x) = \sum_{k=0}^{n-1} a_k x^k$ 
  - Este polinomio es representado por el vector  $\bar{a}=(a_0,\ldots,a_{n-1})$
- Suponemos además que  $n \ge 2$  y n es una potencia de 2.
- El algoritmo se llama la transformada rápida de Fourier (FFT).
  - Fue propuesto por Cooley & Tukey (1965).

### Un algoritmo recursivo eficiente para DFT

```
FFT(a_0, ..., a_{n-1})
      if n=2 then
              y_0 = a_0 + a_1
              y_1 = a_0 - a_1
              return [y_0, y_1]
       else
              [u_0,\ldots,u_{\frac{n}{n}-1}] := \mathbf{FFT}(a_0,\ldots,a_{n-2})
             [v_0,\ldots,v_{\frac{n}{2}-1}] := \mathsf{FFT}(a_1,\ldots,a_{n-1})
             \omega_n := e^{\frac{2\pi i}{n}}
              \alpha := 1
              for k := 0 to \frac{n}{2} - 1 do
                    y_k := u_k + \alpha \cdot v_k
                    y_{\frac{n}{2}+k} := u_k - \alpha \cdot v_k
                     \alpha := \alpha \cdot \omega_n
              return [y_0, \ldots, y_{n-1}]
```

### Algunos comentarios sobre **FFT**

#### **Ejercicios**

1. Demuestre que **FFT** funciona en tiempo  $O(n \cdot \log_2(n))$ , donde n es el grado del polinomio de entrada.

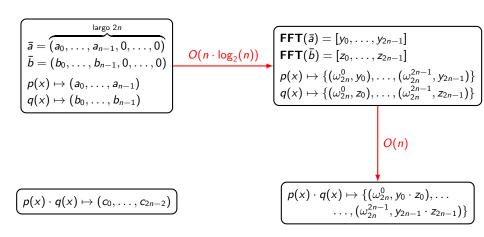
2. Sea p(x) un polinomio representado como  $\bar{a} = (a_0, \dots, a_{n-1})$ , donde n **no** es una potencia de 2.

Para evaluar p(x) en n puntos haga lo siguiente:

- (i) Defina  $\bar{b} = (a_0, \dots, a_{n-1}, 0, \dots, 0)$  de largo  $m = 2^{\lceil \log_2(n) \rceil}$
- (ii) Calcule  $\mathsf{FFT}(\bar{b}) = [y_0, \dots, y_{m-1}]$ , y retorne  $[y_0, \dots, y_{n-1}]$

Note que este algoritmo retorna  $[p(\omega_m^0), \ldots, p(\omega_m^{n-1})]$  en lugar de  $\mathsf{DFT}(\bar{a})$ , y demuestre que funciona en tiempo  $O(n \cdot \log_2(n))$ 

### La nueva situación con el algoritmo FFT



Todavía nos falta un algoritmo para calcular la inversa de la transformada discreta de Fourier.

## Outline

DFT (cont.)

La inversa de la DFT

#### La transformada discreta de Fourier como matriz

Suponga nuevamente que  $p(x) = \sum_{k=0}^{n-1} a_k x^k$  con  $n \ge 2$ . Luego para cada  $k \in \{0, \dots, n-1\}$ :

$$y_k = p(\omega_n^k) = \sum_{i=0}^{n-1} a_i (\omega_n^k)^i = \sum_{i=0}^{n-1} a_i \cdot \omega_n^{i \cdot k}$$

La transformada discreta de Fourier puede ser representada entonces de la siguiente forma en **notación matricial**:

$$\begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 & \cdots & 1 \\ 1 & \omega_n & \omega_n^2 & \cdots & \omega_n^{n-1} \\ 1 & \omega_n^2 & \omega_n^4 & \cdots & \omega_n^{2(n-1)} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \cdots & \vdots \\ 1 & \omega_n^{n-1} & \omega_n^{2(n-1)} & \cdots & \omega_n^{(n-1)(n-1)} \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} a_0 \\ a_1 \\ a_2 \\ \vdots \\ a_{n-1} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} y_0 \\ y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_{n-1} \end{pmatrix}$$

#### La transformada discreta de Fourier como matriz

Definimos la n-ésima matriz de Fourier  $F_n$  como:

$$\mathbf{F}_n = egin{pmatrix} 1 & 1 & 1 & \cdots & 1 \ 1 & \omega_n & \omega_n^2 & \cdots & \omega_n^{n-1} \ 1 & \omega_n^2 & \omega_n^4 & \cdots & \omega_n^{2(n-1)} \ dots & dots & dots & \ddots & dots \ 1 & \omega_n^{n-1} & \omega_n^{2(n-1)} & \cdots & \omega_n^{(n-1)(n-1)} \end{pmatrix}$$

Esta matriz va a ser muy útil al momento de definir la inversa de la transformada discreta de Fourier.

## La matrices $\mathbf{F}_n$ y $\mathbf{F}_n^*$

Para cada  $i,j\in\{1,\ldots,n\}$ , tenemos que

$$\mathbf{F}_n[i,j] = (\omega_n^{i-1})^{j-1} = \omega_n^{(i-1)\cdot(j-1)}$$

Por lo tanto  $\mathbf{F}_n[i,j] = \mathbf{F}_n[j,i]$ , de lo cual se deduce que  $\mathbf{F}_n$  es una **matriz** simétrica.

#### Definición

La matriz adjunta  $A^*$  de una matriz A se define como

$$A^*[i,j] = \overline{A[j,i]}$$

Donde  $\overline{b+ci}=b-ci$  es el conjugado del número complejo b+ci

Para calcular  $\mathbf{F}_n^*$  necesitamos calcular el conjugado de  $\omega_n^k$ 

## El conjugado de $\omega_n^k$

Tenemos que:

$$\overline{(\omega_n^k)} = \overline{\left(e^{\frac{2\pi i}{n}}\right)^k} \\
= \overline{e^{\frac{2\pi ki}{n}}} \\
= \overline{\cos\left(\frac{2\pi k}{n}\right) + i\sin\left(\frac{2\pi k}{n}\right)} \\
= \cos\left(\frac{2\pi k}{n}\right) - i\sin\left(\frac{2\pi k}{n}\right) \\
= \cos\left(-\frac{2\pi k}{n}\right) + i\sin\left(-\frac{2\pi k}{n}\right) \\
= e^{\frac{-2\pi ki}{n}} \\
= (e^{\frac{2\pi i}{n}})^{-k} \\
= \omega_n^{-k}$$

### Las matrices $\mathbf{F}_n$ y $\mathbf{F}_n^*$ (continuación)

Tenemos entonces que para  $i, j \in \{1, ..., n\}$ :

$$\mathbf{F}_{n}^{*}[i,j] = \overline{\mathbf{F}_{n}[j,i]}$$

$$= \overline{(\omega_{n}^{j-1})^{i-1}}$$

$$= \overline{\omega_{n}^{(i-1)\cdot(j-1)}}$$

$$= \omega_{n}^{-(i-1)\cdot(j-1)}$$

## Las matrices $\mathbf{F}_n$ y $\mathbf{F}_n^*$ (continuación)

#### Lema

Sea  $I_n$  la matriz identidad de tamaño n. Entonces  $\mathbf{F}_n^* \cdot \mathbf{F}_n = n \cdot I_n$ .

#### Demostración

Sea  $A = \mathbf{F}_n^* \cdot \mathbf{F}_n$ .

Para  $i \in \{1, \dots, n\}$ , tenemos que:

$$A[i, i] = \sum_{k=1}^{n} M_n^*[i, k] \cdot \mathbf{F}_n[k, i]$$

$$= \sum_{k=1}^{n} \omega_n^{-(i-1) \cdot (k-1)} \cdot \omega_n^{(k-1) \cdot (i-1)}$$

$$= \sum_{k=1}^{n} 1$$

## Las matrices $\mathbf{F}_n$ y $\mathbf{F}_n^*$ (continuación)

#### Demostración

Para  $i, j \in \{1, ..., n\}$  con  $i \neq j$ , tenemos que:

$$A[i,j] = \sum_{k=1}^{n} \mathbf{F}_{n}^{*}[i,k] \cdot \mathbf{F}_{n}[k,j]$$

$$= \sum_{k=1}^{n} \omega_{n}^{-(i-1)\cdot(k-1)} \cdot \omega_{n}^{(k-1)\cdot(j-1)}$$

$$= \sum_{k=1}^{n} \left(\omega_{n}^{-(i-1)+(j-1)}\right)^{k-1}$$

$$= \sum_{k=1}^{n} (\omega_{n}^{j-i})^{k-1}$$

$$= \frac{(\omega_{n}^{j-i})^{n} - 1}{\omega_{n}^{j-i} - 1} \qquad (\text{¿Por qué?})$$

$$= \frac{(\omega_{n}^{n})^{j-i} - 1}{\omega_{n}^{j-i} - 1} = \frac{1^{j-i} - 1}{\omega_{n}^{j-i} - 1} = 0$$

## $\mathbf{F}_n^*$ como una permutación de $\mathbf{F}_n$

Dado  $i \in \{1, ..., n\}$  y  $j \in \{2, ..., n\}$ , tenemos que:

$$\begin{aligned} \mathbf{F}_{n}[i,n+2-j] &=& \omega_{n}^{(i-1)\cdot(n+2-j-1)} \\ &=& \omega_{n}^{(i-1)\cdot(n+1-j)} \\ &=& \omega_{n}^{n\cdot(i-1)+(i-1)\cdot(1-j)} \\ &=& \omega_{n}^{n\cdot(i-1)} \cdot \omega_{n}^{(i-1)\cdot(1-j)} \\ &=& (\omega_{n}^{n})^{i-1} \cdot \omega_{n}^{-(i-1)\cdot(j-1)} \\ &=& 1^{i-1} \cdot \omega_{n}^{-(i-1)\cdot(j-1)} \\ &=& \omega_{n}^{-(i-1)\cdot(j-1)} \\ &=& \mathbf{F}_{n}^{*}[i,j] \end{aligned}$$

 $\mathbf{F}_n^*$  como una permutación de  $\mathbf{F}_n$ 

Para  $j \in \{2, ..., n\}$ , concluimos que:

$$\begin{pmatrix} \mathbf{F}_n^*[1,j] \\ \mathbf{F}_n^*[2,j] \\ \vdots \\ \mathbf{F}_n^*[n,j] \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \mathbf{F}_n[1,n+2-j] \\ \mathbf{F}_n[2,n+2-j] \\ \vdots \\ \mathbf{F}_n[n,n+2-j] \end{pmatrix}$$

Vamos a usar esta propiedad para definir  $\mathbf{F}_n^*$  como una **permutación** de  $\mathbf{F}_n$ .

## $\mathbf{F}_n^*$ como una permutación de $\mathbf{F}_n$

Considere la siguiente matriz de permutación de  $n \times n$ :

$$P_{n} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 & \cdots & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & \cdots & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & \cdots & 1 & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & 1 & \cdots & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & \cdots & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 & \cdots & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

De la propiedad en la transparencia anterior se concluye que:

$$F_n^* = F_n \cdot P_n$$

### Calculando la inversa de la DFT

Teorema

Sea 
$$n \ge 2$$
,  $\bar{a} = (a_0, a_1, \dots, a_{n-1})$  y  $\mathbf{DFT}(\bar{a}) = [y_0, y_1, \dots, y_{n-1}]$ .

Si  $\bar{p} = (y_0, y_{n-1}, \dots, y_1)$ , entonces:

$$\frac{1}{n} \cdot \mathsf{DFT}(\bar{p}) = [a_0, a_1, \dots, a_{n-1}]$$

#### Demostración

Tenemos que:

$$\mathbf{F}_n \cdot \begin{pmatrix} a_0 \\ a_1 \\ \vdots \\ a_{n-1} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} y_0 \\ y_1 \\ \vdots \\ y_{n-1} \end{pmatrix}$$

Por lo tanto:

$$P_n \cdot \mathbf{F}_n \cdot \begin{pmatrix} a_0 \\ a_1 \\ \vdots \\ a_{n-1} \end{pmatrix} = P_n \cdot \begin{pmatrix} y_0 \\ y_1 \\ \vdots \\ y_{n-1} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} y_0 \\ y_{n-1} \\ \vdots \\ y_1 \end{pmatrix}$$

### Demostración

Concluimos que:

$$\mathbf{F}_n \cdot P_n \cdot \mathbf{F}_n \cdot \begin{pmatrix} a_0 \\ a_1 \\ \vdots \\ a_{n-1} \end{pmatrix} = \mathbf{F}_n \cdot \begin{pmatrix} y_0 \\ y_{n-1} \\ \vdots \\ y_1 \end{pmatrix}$$

Dado que  $\mathbf{F}_n \cdot P_n = \mathbf{F}_n^*$ , tenemos que:

$$M_n^* \cdot \mathbf{F}_n \cdot \begin{pmatrix} a_0 \\ a_1 \\ \vdots \\ a_{n-1} \end{pmatrix} = \mathbf{F}_n \cdot \begin{pmatrix} y_0 \\ y_{n-1} \\ \vdots \\ y_1 \end{pmatrix}$$

#### Demostración

Así, puesto que  $\mathbf{F}_n^* \cdot \mathbf{F}_n = n \cdot I_n$ , tenemos que:

$$n \cdot l_n \cdot \begin{pmatrix} a_0 \\ a_1 \\ \vdots \\ a_{n-1} \end{pmatrix} = \mathbf{F}_n \cdot \begin{pmatrix} y_0 \\ y_{n-1} \\ \vdots \\ y_1 \end{pmatrix}$$

De lo cual concluimos que:

$$\begin{pmatrix} a_0 \\ a_1 \\ \vdots \\ a_{n-1} \end{pmatrix} = \frac{1}{n} \cdot \mathbf{F}_n \cdot \begin{pmatrix} y_0 \\ y_{n-1} \\ \vdots \\ y_1 \end{pmatrix}$$

#### Demostración

Así, utilizando la notación matricial para la transformada discreta de Fourier concluimos que:

$$[a_0, a_1, \ldots, a_{n-1}] = \frac{1}{n} \cdot \mathsf{DFT}(\bar{p})$$



## Multiplicando polinomios en tiempo $O(n \cdot \log n)$

