Transformación de dominio y la transformada rápida de Fourier

IIC2283

Representación de un polinomio

La representación canónica de un polinomio p(x) no nulo es:

$$p(x) = \sum_{i=0}^{n-1} a_i x^i$$

donde $n \ge 1$, $a_{n-1} \ne 0$ y el grado de p(x) es n-1

Los coeficientes a_i de p(x) son números racionales

Pero vamos a evaluar estos polinomios tanto sobre números racionales como sobre números reales y complejos

Representación de un polinomio

La representación canónica de un polinomio p(x) no nulo es:

$$p(x) = \sum_{i=0}^{n-1} a_i x^i$$

donde $n \ge 1$, $a_{n-1} \ne 0$ y el grado de p(x) es n-1

Los coeficientes a_i de p(x) son números racionales

Pero vamos a evaluar estos polinomios tanto sobre números racionales como sobre números reales y complejos

Representamos p(x) a través del vector (a_0, \ldots, a_{n-1})

También podemos representar p(x) como un vector $(a_0, \ldots, a_{n-1}, 0, \ldots, 0)$ donde cada términos x^i tiene coeficiente 0 si $i \ge n$

Suma de polinomios

La suma de dos polinomios (a_0, \ldots, a_{n-1}) y (b_0, \ldots, b_{n-1}) es un polinomio (c_0, \ldots, c_{n-1}) tal que:

$$c_i = a_i + b_i$$
 para $i \in \{0, \dots, n-1\}$

Suma de polinomios

La suma de dos polinomios (a_0, \ldots, a_{n-1}) y (b_0, \ldots, b_{n-1}) es un polinomio (c_0, \ldots, c_{n-1}) tal que:

$$c_i = a_i + b_i$$
 para $i \in \{0, \dots, n-1\}$

Consideramos a la suma y multiplicación de números en $\mathbb C$ como las operaciones básicas a contar.

La suma de dos polinomios puede ser calculada en tiempo O(n)

Multiplicación de polinomios

La multiplicación de dos polinomios (a_0, \ldots, a_{n-1}) y (b_0, \ldots, b_{n-1}) es un polinomio (c_0, \ldots, c_{2n-2}) tal que:

$$c_i = \sum_{k,\ell \in \{0,\ldots,n-1\}: k+\ell=i} a_k \cdot b_\ell$$
 para $i \in \{0,\ldots,2n-2\}$

Multiplicación de polinomios

La multiplicación de dos polinomios (a_0, \ldots, a_{n-1}) y (b_0, \ldots, b_{n-1}) es un polinomio (c_0, \ldots, c_{2n-2}) tal que:

$$c_i = \sum_{k,\ell \in \{0,\ldots,n-1\}: k+\ell=i} a_k \cdot b_\ell$$
 para $i \in \{0,\ldots,2n-2\}$

La multiplicación de dos polinomios puede ser calculada en tiempo $O(n^2)$



Multiplicación de polinomios

La multiplicación de dos polinomios (a_0, \ldots, a_{n-1}) y (b_0, \ldots, b_{n-1}) es un polinomio (c_0, \ldots, c_{2n-2}) tal que:

$$c_i = \sum_{k,\ell \in \{0,\ldots,n-1\}: k+\ell=i} a_k \cdot b_\ell$$
 para $i \in \{0,\ldots,2n-2\}$

La multiplicación de dos polinomios puede ser calculada en tiempo $O(n^2)$

¿Podemos realizar esta operación en un orden menor?



Una representación alternativa de un polinomio

Un polinomio p(x) de grado n-1 se puede representar de manera única a través de un conjunto de n pares de puntos-valores:

$$\{(v_0, p(v_0)), (v_1, p(v_1)), \ldots, (v_{n-1}, p(v_{n-1}))\},\$$

suponiendo que $v_i \neq v_j$ para $i \neq j$

Ejemplo

El polinomio $p(x) = 1 + x + x^2$ es representado de manera única a través del conjunto de pares de puntos-valores:

$$\{(0,1),(1,3),(2,7)\}$$

y también a través del conjunto de pares de puntos-valores:

$$\{(-2,3),(0,1),(5,31)\}$$



Una representación alternativa de un polinomio

Un polinomio p(x) de grado n-1 también se puede representar de manera única a través de un conjunto de pares de puntos-valores con m > n elementos:

$$\{(v_0, p(v_0)), \ldots, (v_{n-1}, p(v_{n-1})), (v_n, p(v_n)), \ldots, (v_{m-1}, p(v_{m-1}))\},\$$

suponiendo que $v_i \neq v_j$ para $i \neq j$

Ejemplo

El polinomio p(x) = 1 + 2x es representado de manera única a través del conjunto de pares de puntos-valores:

$$\{(0,1),(1,3),(2,5)\}$$

y también a través del conjunto de pares de puntos-valores:

$$\{(-2, -3), (0, 1), (5, 11), (7, 15)\}$$



Sean p(x) y q(x) polinomios de grado n-1 representados por:

$$\{(v_0, p(v_0)), \dots, (v_{n-1}, p(v_{n-1}))\}\$$

 $\{(v_0, q(v_0)), \dots, (v_{n-1}, q(v_{n-1}))\}\$

Sean p(x) y q(x) polinomios de grado n-1 representados por:

$$\{(v_0, p(v_0)), \dots, (v_{n-1}, p(v_{n-1}))\}\$$

 $\{(v_0, q(v_0)), \dots, (v_{n-1}, q(v_{n-1}))\}\$

El polinomio r(x) = p(x) + q(x) es representado por:

$$\{(v_0, p(v_0) + q(v_0)), \dots, (v_{n-1}, p(v_{n-1}) + q(v_{n-1}))\}$$

Suponga que se agrega n puntos a las representaciones de p(x) y q(x):

$$\{(v_0, p(v_0)), \ldots, (v_{n-1}, p(v_{n-1})), (v_n, p(v_n)), \ldots, (v_{2n-1}, p(v_{2n-1}))\}$$
$$\{(v_0, q(v_0)), \ldots, (v_{n-1}, q(v_{n-1})), (v_n, q(v_n)), \ldots, (v_{2n-1}, q(v_{2n-1}))\}$$

El polinomio $s(x) = p(x) \cdot q(x)$ es representado por:

$$\{(v_0, p(v_0) \cdot q(v_0)), \ldots, (v_{2n-1}, p(v_{2n-1}) \cdot q(v_{2n-1}))\}$$

Suponga que se agrega n puntos a las representaciones de p(x) y q(x):

$$\{(v_0, p(v_0)), \ldots, (v_{n-1}, p(v_{n-1})), (v_n, p(v_n)), \ldots, (v_{2n-1}, p(v_{2n-1}))\}$$

$$\{(v_0, q(v_0)), \ldots, (v_{n-1}, q(v_{n-1})), (v_n, q(v_n)), \ldots, (v_{2n-1}, q(v_{2n-1}))\}$$

El polinomio $s(x) = p(x) \cdot q(x)$ es representado por:

$$\{(v_0, p(v_0) \cdot q(v_0)), \ldots, (v_{2n-1}, p(v_{2n-1}) \cdot q(v_{2n-1}))\}$$

¡Podemos sumar y multiplicar polinomios en tiempo O(n) si están representados por pares de puntos-valores!

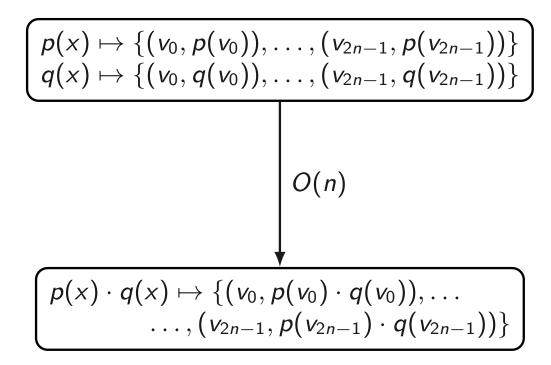
 \triangleright Suponiendo que usamos los mismos puntos $v_0, v_1, \ldots, v_{2n-1}$

La situación hasta ahora

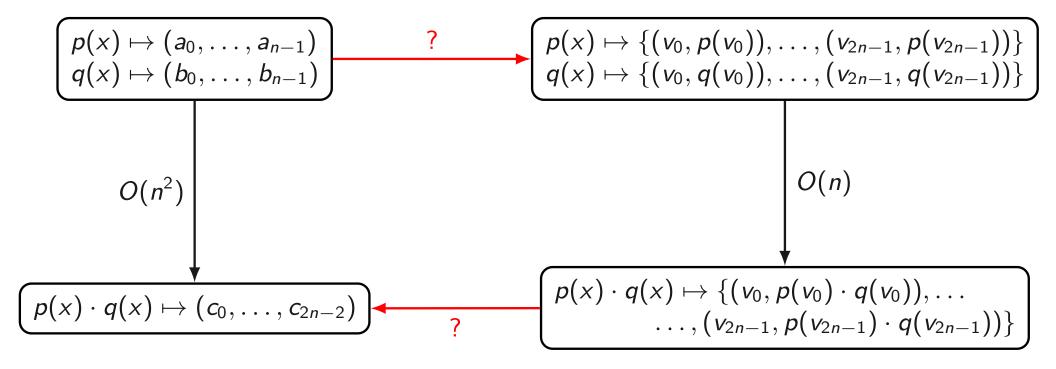
$$\begin{array}{c}
p(x) \mapsto (a_0, \dots, a_{n-1}) \\
q(x) \mapsto (b_0, \dots, b_{n-1})
\end{array}$$

$$O(n^2)$$

$$p(x) \cdot q(x) \mapsto (c_0, \dots, c_{2n-2})$$



La situación hasta ahora



De la representación canónica a la de puntos-valores

Ejercicio

Dado un polinomio p(x) de grado n en su representación canónica y un punto v, de un algoritmo que calcule p(v) en tiempo O(n)

De la representación canónica a la de puntos-valores

Ejercicio

Dado un polinomio p(x) de grado n en su representación canónica y un punto v, de un algoritmo que calcule p(v) en tiempo O(n)

Podemos entonces pasar de la representación canónica a la de puntos-valores en tiempo $O(n^2)$

De la representación puntos-valores a la canónica

Sea p(x) un polinomio de grado n-1 dado por una representación punto-valores:

$$\{(v_0, p(v_0)), \ldots, (v_{n-1}, p(v_{n-1})), (v_n, p(v_n)), \ldots, (v_{m-1}, p(v_{m-1}))\},\$$

donde $m \ge n$

Podemos pasar a la representación canónica de p(x) utilizando fórmula de Lagrange:

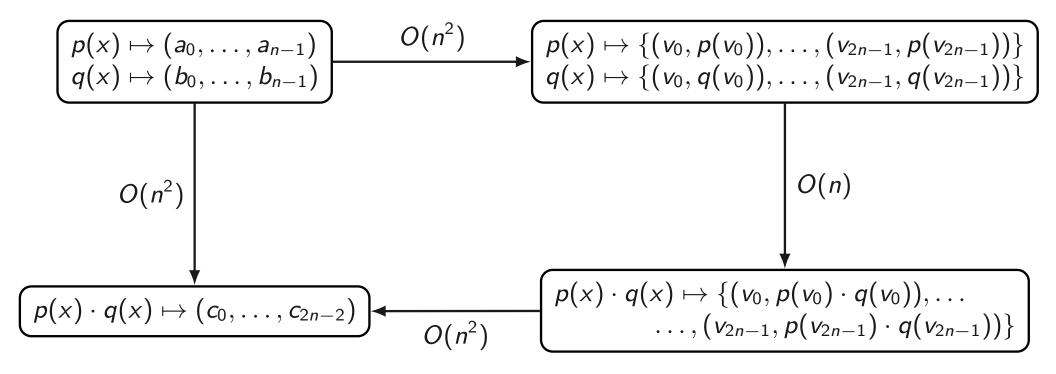
$$p(x) = \sum_{i=0}^{m-1} p(v_i) \cdot \left(\prod_{j \in \{0, \dots, m-1\} : j \neq i} \frac{(x - v_j)}{(v_i - v_j)} \right)$$

De la representación puntos-valores a la canónica

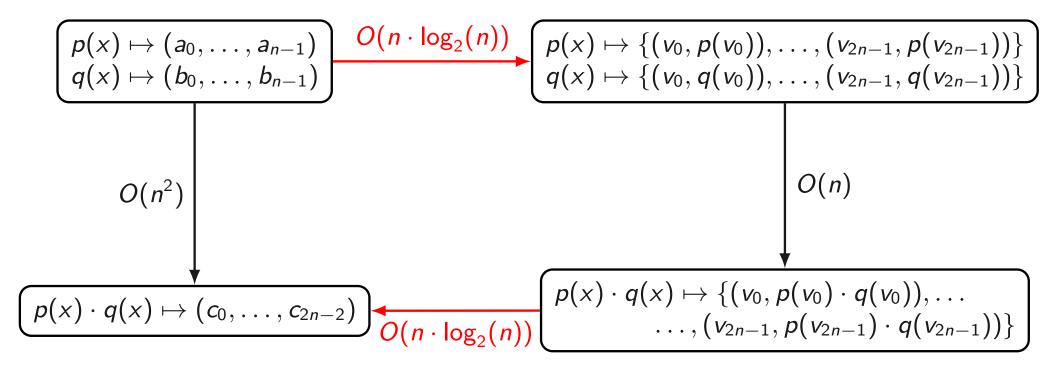
Ejercicio

Dado un polinomio p(x) representando por el conjunto de punto-valores $\{(v_0, p(v_0)), \ldots, (v_{2n-1}, p(v_{2n-1}))\}$, muestre que la fórmula de Lagrange permite construir la forma canónica de p(x) en tiempo $O(n^2)$

Todavía no tenemos un algoritmo más rápido para multiplicar polinomios



La solución: la transformada rápida de Fourier



La solución: la transformada rápida de Fourier

La transformada rápida de Fourier nos va a permitir entonces calcular la multiplicación de dos polinomios de grado n-1 en tiempo $O(n \cdot \log_2(n))$

La idea clave es cómo elegir los puntos v_0, \ldots, v_{2n-1} cuando se calcula la representación como punto-valores de un polinomio de grado n-1

La solución: la transformada rápida de Fourier

La transformada rápida de Fourier nos va a permitir entonces calcular la multiplicación de dos polinomios de grado n-1 en tiempo $O(n \cdot \log_2(n))$

La idea clave es cómo elegir los puntos v_0, \ldots, v_{2n-1} cuando se calcula la representación como punto-valores de un polinomio de grado n-1

Los números complejos y las raíces de la unidad juegan un papel fundamental en la definición de la transformada rápida de Fourier.

La fórmula de Euler

Teorema

Para todo número real x:

$$e^{ix} = \cos(x) + i\sin(x)$$

La fórmula de Euler

Teorema

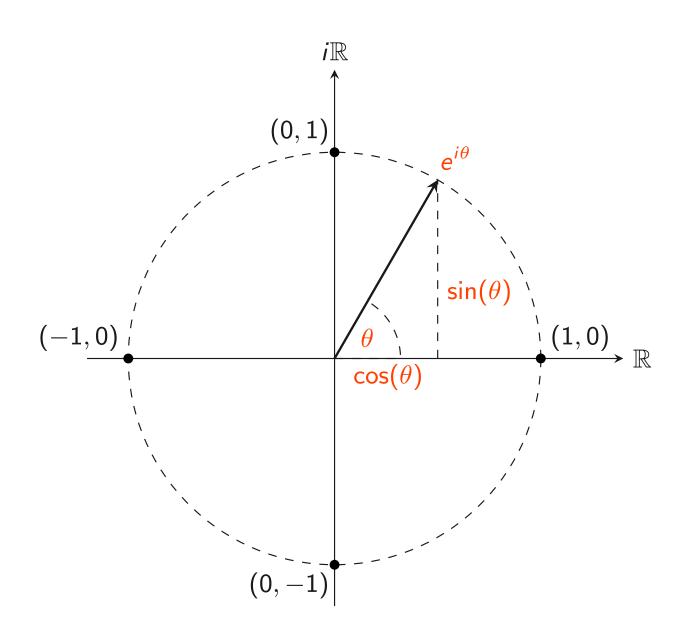
Para todo número real x:

$$e^{ix} = \cos(x) + i\sin(x)$$

Podemos representar entonces a $e^{i\theta}$ como un vector $(\cos(\theta), \sin(\theta))$ en el plano complejo.

 $ightharpoonup e^{i\theta}$ es un vector unitario: $||e^{i\theta}|| = \cos^2(\theta) + \sin^2(\theta) = 1$

La fórmula de Euler: interpretación geométrica



Dado $n \ge 1$, queremos encontrar las n raíces del polinomio $p(x) = x^n - 1$

- \triangleright Sabemos que este polinomio tiene n raíces en los números complejos
- Llamamos a estos elementos las *n*-raíces de la unidad

Dado $n \ge 1$, queremos encontrar las n raíces del polinomio $p(x) = x^n - 1$

- \triangleright Sabemos que este polinomio tiene n raíces en los números complejos
- Llamamos a estos elementos las n-raíces de la unidad

El componente básico para definir las *n*-raíces de la unidad:

$$\omega_n = e^{\frac{2\pi i}{n}}$$

Las *n*-raíces de la unidad son ω_n^0 , ω_n^1 , ω_n^2 , ..., ω_n^{n-1}

Las *n*-raíces de la unidad son ω_n^0 , ω_n^1 , ω_n^2 , ..., ω_n^{n-1}

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

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

$$= ((e^{\frac{2\pi i}{n}})^n)^k$$

$$= (e^{2\pi i})^k$$

$$= (\cos(2\pi) + i\sin(2\pi))^k$$

$$= 1^k$$

$$= 1$$

Además, si $0 \le k \le \ell \le n-1$, entonces:

$$\omega_n^k = \omega_n^\ell \quad \Rightarrow \quad (e^{\frac{2\pi i}{n}})^k = (e^{\frac{2\pi i}{n}})^\ell$$

$$\Rightarrow \quad (e^{\frac{2\pi i}{n}})^{\ell-k} = 1$$

$$\Rightarrow \quad (e^{\frac{2\pi(\ell-k)i}{n}}) = 1$$

$$\Rightarrow \quad \cos\left(\frac{2\pi(\ell-k)}{n}\right) + i\sin\left(\frac{2\pi(\ell-k)}{n}\right) = 1$$

$$\Rightarrow \quad \cos\left(\frac{2\pi(\ell-k)}{n}\right) = 1$$

$$\Rightarrow \quad \cos\left(\frac{2\pi(\ell-k)}{n}\right) = 1$$

$$\Rightarrow \quad \ell = k$$
puesto que $0 \le \frac{\ell-k}{n} \le \frac{n-1}{n}$

$$\Rightarrow \quad \ell = k$$

Además, si $0 \le k \le \ell \le n-1$, entonces:

$$\omega_n^k = \omega_n^\ell \quad \Rightarrow \quad (e^{\frac{2\pi i}{n}})^k = (e^{\frac{2\pi i}{n}})^\ell$$

$$\Rightarrow \quad (e^{\frac{2\pi i}{n}})^{\ell-k} = 1$$

$$\Rightarrow \quad (e^{\frac{2\pi(\ell-k)i}{n}}) = 1$$

$$\Rightarrow \quad \cos\left(\frac{2\pi(\ell-k)}{n}\right) + i\sin\left(\frac{2\pi(\ell-k)}{n}\right) = 1$$

$$\Rightarrow \quad \cos\left(\frac{2\pi(\ell-k)}{n}\right) = 1$$

$$\Rightarrow \quad \cos\left(\frac{2\pi(\ell-k)}{n}\right) = 1$$

$$\Rightarrow \quad \ell = k$$
puesto que $0 \le \frac{\ell-k}{n} \le \frac{n-1}{n}$

$$\Rightarrow \quad \ell = k$$

Por lo tanto: $\omega_n^0, \ldots, \omega_n^{n-1}$ son elementos distintos

Raíces de la unidad: ejemplos

¿Cuáles son las raíces del polinomio $x^4 - 1$?

Raíces de la unidad: ejemplos

¿Cuáles son las raíces del polinomio $x^4 - 1$?

Considerando $\omega_4 = e^{\frac{2\pi i}{4}} = e^{\frac{\pi}{2}i}$, tenemos que las 4-raíces de la unidad son:

$$\omega_{4}^{0} = 1$$

$$\omega_{4}^{1} = e^{\frac{\pi}{2}i} = \cos(\frac{\pi}{2}) + i\sin(\frac{\pi}{2}) = i$$

$$\omega_{4}^{2} = (e^{\frac{\pi}{2}i})^{2} = e^{\pi i} = \cos(\pi) + i\sin(\pi) = -1$$

$$\omega_{4}^{3} = (e^{\frac{\pi}{2}i})^{3} = e^{\frac{3\pi}{2}i} = \cos(\frac{3\pi}{2}) + i\sin(\frac{3\pi}{2}) = -i$$

Raíces de la unidad: otro ejemplo

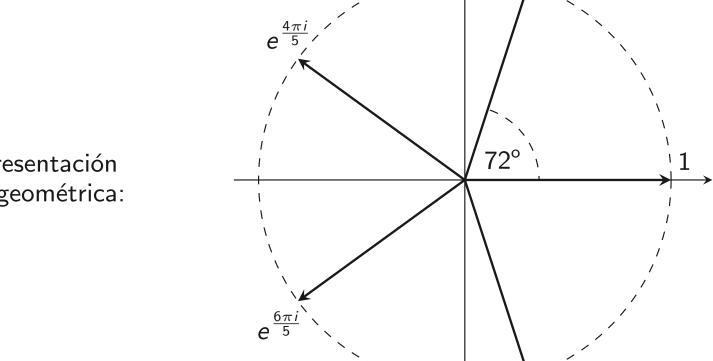
¿Cuáles son las raíces del polinomio $x^5 - 1$?

Raíces de la unidad: otro ejemplo

¿Cuáles son las raíces del polinomio x^5-1 ? Considerando $\omega_5=e^{\frac{2\pi i}{5}}$, tenemos que las 5-raíces de la unidad son 1, $e^{\frac{2\pi i}{5}}$, $e^{\frac{4\pi i}{5}}$, $e^{\frac{6\pi i}{5}}$ y $e^{\frac{8\pi i}{5}}$

Raíces de la unidad: otro ejemplo

¿Cuáles son las raíces del polinomio x^5-1 ? Considerando $\omega_5=e^{\frac{2\pi i}{5}}$, tenemos que las 5-raíces de la unidad son 1, $e^{\frac{2\pi i}{5}}$, $e^{\frac{4\pi i}{5}}$, $e^{\frac{6\pi i}{5}}$ y $e^{\frac{8\pi i}{5}}$



Representación geométrica:

La transformada discreta de Fourier

Dado:
$$n \ge 2$$
 y un polinomio $p(x) = \sum_{i=0}^{n-1} a_i x^i$

La transformada discreta de Fourier

Dado:
$$n \ge 2$$
 y un polinomio $p(x) = \sum_{i=0}^{n-1} a_i x^i$

Definition

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

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

¿Cómo podemos calcular DFT de manera eficiente?

Representamos p(x) a través del vector $\bar{a}=(a_0,\ldots,a_{n-1})$

El problema a resolver es calcular de manera eficiente la transformada discreta de Fourier de p(x), la cual denotamos como $\mathsf{DFT}(\bar{a})$

Definimos $y_k = p(\omega_n^k)$ para cada $k \in \{0, \dots, n-1\}$, de manera tal que queremos calcular $\mathbf{DFT}(\bar{a}) = [y_0, \dots, y_{n-1}]$

Ejercicio

Muestre que **DFT**(\bar{a}) puede ser calculada en tiempo $O(n^2)$

¿Cómo podemos calcular DFT de manera eficiente?

Suponiendo que n potencia de 2, calculamos $\mathbf{DFT}(\bar{a})$ realizando los siguientes pasos:

- (1) Calcular **DFT** (\bar{a}_0) y **DFT** (\bar{a}_1) para dos vectores \bar{a}_0 y \bar{a}_1 de largo $\frac{n}{2}$
- (2) Combinar $\mathbf{DFT}(\bar{a}_0)$ y $\mathbf{DFT}(\bar{a}_1)$ para obtener $\mathbf{DFT}(\bar{a})$

Es fundamental que el paso (2) sea realizado en tiempo O(n)

¿Cómo podemos calcular DFT de manera eficiente?

Suponiendo que n potencia de 2, calculamos $\mathbf{DFT}(\bar{a})$ realizando los siguientes pasos:

- (1) Calcular **DFT** (\bar{a}_0) y **DFT** (\bar{a}_1) para dos vectores \bar{a}_0 y \bar{a}_1 de largo $\frac{n}{2}$
- (2) Combinar $\mathbf{DFT}(\bar{a}_0)$ y $\mathbf{DFT}(\bar{a}_1)$ para obtener $\mathbf{DFT}(\bar{a})$

Es fundamental que el paso (2) sea realizado en tiempo O(n)

Ejercicio

Muestre que si el paso (2) es realizado en $c \cdot n$ operaciones, entonces $\mathbf{DFT}(\bar{a})$ puede ser calculada en tiempo $O(n \cdot \log_2(n))$

Tenemos que:

$$p(x) = \sum_{i=0}^{n-1} a_i x^i$$

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

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

Definimos los polinomios:

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

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

Para calcular $[p(\omega_n^0), p(\omega_n^1), \dots, p(\omega_n^{n-1})]$, tenemos entonces que calcular:

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

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

Para calcular $[p(\omega_n^0), p(\omega_n^1), \dots, p(\omega_n^{n-1})]$, tenemos entonces que calcular:

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

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

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

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

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

$$= (e^{2\pi i}) \cdot (\omega_n^k)^2$$

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

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

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

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

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

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

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

La pregunta clave: ¿si ω_n^0 , ω_n^1 , ..., ω_n^{n-1} son las *n*-raíces de la unidad, quiénes son $(\omega_n^0)^2$, $(\omega_n^1)^2$, ..., $(\omega_n^{\frac{n}{2}-1})^2$?

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

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

La pregunta clave: ¿si ω_n^0 , ω_n^1 , ..., ω_n^{n-1} son las *n*-raíces de la unidad, quiénes son $(\omega_n^0)^2$, $(\omega_n^1)^2$, ..., $(\omega_n^{\frac{n}{2}-1})^2$?

Dado que q y r son polinomios de grado $\frac{n}{2}-1$, ¿quiénes deberían ser $(\omega_n^0)^2$, $(\omega_n^1)^2$, ..., $(\omega_n^{\frac{n}{2}-1})^2$ para poder realizar las llamadas recursivas a **DFT**?

Lema

Si $n \ge 2$ 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 $x^{\frac{n}{2}}-1$).

Lema

Si $n \ge 2$ 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 $x^{\frac{n}{2}}-1$).

Demostración: primero tenemos que demostrar la regla de simplificación $\omega_{m,\ell}^{k,\ell} = \omega_m^k$ para $\ell > 0$:

$$\omega_{m \cdot \ell}^{k \cdot \ell} = (e^{\frac{2\pi i}{m \cdot \ell}})^{k \cdot \ell}$$

$$= (e^{\frac{2\pi i \cdot \ell}{m \cdot \ell}})^k$$

$$= (e^{\frac{2\pi i}{m}})^k$$

$$= \omega_m^k$$

Dado
$$k \in \{0,\dots,\frac{n}{2}-1\}$$
, se tiene que
$$(\omega_n^k)^2 = \omega_n^{k\cdot 2} \\ = \omega_{\frac{n}{2}\cdot 2}^{k\cdot 2}$$
 = ω_n^k por la regla de simplificación

Dado $k \in \{0, \ldots, \frac{n}{2} - 1\}$, se tiene que

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

$$= \omega_{\frac{n}{2} \cdot 2}^{k \cdot 2}$$

$$= \omega_{\frac{n}{2}}^k$$

 $=\omega_{\frac{n}{2}}^{k}$ por la regla de simplificación

Por lo tanto, $(\omega_n^0)^2$, $(\omega_n^1)^2$, ..., $(\omega_n^{\frac{n}{2}-1})^2$ son las $\frac{n}{2}$ -raíces de la unidad

▶ Puesto que
$$(\omega_n^0)^2$$
, $(\omega_n^1)^2$, ..., $(\omega_n^{\frac{n}{2}-1})^2 = \omega_{\frac{n}{2}}^0$, $\omega_{\frac{n}{2}}^1$, ..., $\omega_{\frac{n}{2}}^{\frac{n}{2}-1}$

La descomposición recursiva (continuación)

Recuerde que
$$\bar{a}=(a_0,\ldots,a_{n-1})$$
, y defina:
$$\bar{a}_0=(a_0,a_2,\ldots,a_{n-2})$$
 $\bar{a}_1=(a_1,a_3,\ldots,a_{n-1})$

La descomposición recursiva (continuación)

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

$$\bar{a}_0 = (a_0, a_2, \dots, a_{n-2})$$

 $\bar{a}_1 = (a_1, a_3, \dots, a_{n-1})$

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

La descomposición recursiva (continuación)

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

$$\bar{a}_0 = (a_0, a_2, \dots, a_{n-2})$$

$$\bar{a}_1 = (a_1, a_3, \ldots, a_{n-1})$$

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

¿Cómo se construye **DFT**(\bar{a}) a partir de **DFT**(\bar{a}_0) y **DFT**(\bar{a}_1)?

Construyendo $\mathbf{DFT}(\bar{a})$ a partir de $\mathbf{DFT}(\bar{a}_0)$ y $\mathbf{DFT}(\bar{a}_1)$

Sea:

$$\mathbf{DFT}(\bar{a}_0) = [y_{0,0}, y_{0,1}, \dots, y_{0,\frac{n}{2}-1}] \\
\mathbf{DFT}(\bar{a}_1) = [y_{1,0}, y_{1,1}, \dots, y_{1,\frac{n}{2}-1}]$$

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

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

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

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

$$= y_{0,k} + \omega_n^k \cdot y_{1,k}$$

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

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

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

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

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

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

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

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

$$= y_{0,k} - \omega_{n}^{k} \cdot y_{1,k}$$

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

$$y_k = y_{0,k} + \omega_n^k \cdot y_{1,k}$$

$$y_{\frac{n}{2}+k} = y_{0,k} - \omega_n^k \cdot y_{1,k}$$

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

$$y_k = y_{0,k} + \omega_n^k \cdot y_{1,k}$$

$$y_{\frac{n}{2}+k} = y_{0,k} - \omega_n^k \cdot y_{1,k}$$

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
$$\omega_2=e^{\frac{2\pi i}{2}}=e^{\pi i}=-1$$

Por lo tanto: $\omega_2^0=1$ y $\omega_2^1=-1$

Concluimos que:

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

Un algoritmo recursivo eficiente para **DFT**

La entrada del algoritmo es un polinomio $p(x) = \sum_{i=0}^{n-1} a_i x^i$

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 es llamado la transformada rápida de Fourier (FFT)

► Fue propuesto por Cooley & Tukey

Un algoritmo recursivo eficiente para **DFT**

```
FFT(\bar{a})
       (a_0,\ldots,a_{n-1}):=\bar{a}
       if n=2 then
              y_0 = a_0 + a_1
              y_1 = a_0 - a_1
              return [y_0, y_1]
       else
              \bar{a}_0 := (a_0, \ldots, a_{n-2})
              \bar{a}_1 := (a_1, \ldots, a_{n-1})
              [y_{0,0},\ldots,y_{0,\frac{n}{2}-1}]:=\mathsf{FFT}(\bar{a}_0)
              [y_{1,0},\ldots,y_{1,\frac{n}{2}-1}]:=\mathsf{FFT}(\bar{a}_1)
              \omega_n := e^{\frac{2\pi i}{n}}
              \alpha := 1
              for k := 0 to \frac{n}{2} - 1 do
                      y_k := y_{0,k} + \alpha \cdot y_{1,k}
                      y_{\frac{n}{2}+k} := y_{0,k} - \alpha \cdot y_{1,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 $\bar{b}=(a_0,\ldots,a_{n-1},0,\ldots,0)$ de largo $m=2^{\lceil\log_2(n)\rceil}$
- (ii) Calcule $\mathbf{FFT}(\bar{b}) = [y_0, \dots, y_{m-1}], \text{ y retorne } [y_0, \dots, y_{m-1}]$

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