

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 $n \geq 1$, $a_{n-1} \neq 0$ 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 $(a_0, \dots, a_{n-1})$

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

Suma de polinomios

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

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

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 $(a_0, \dots, a_{n-1})$ y $(b_0, \dots, b_{n-1})$ es un polinomio $(c_0, \dots, c_{2n-2})$ tal que:

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

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:

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

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:

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

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:

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

¿Por qué es útil la representación basada en puntos-valores?

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:

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

¿Por qué es útil la representación basada en puntos-valores?

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

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

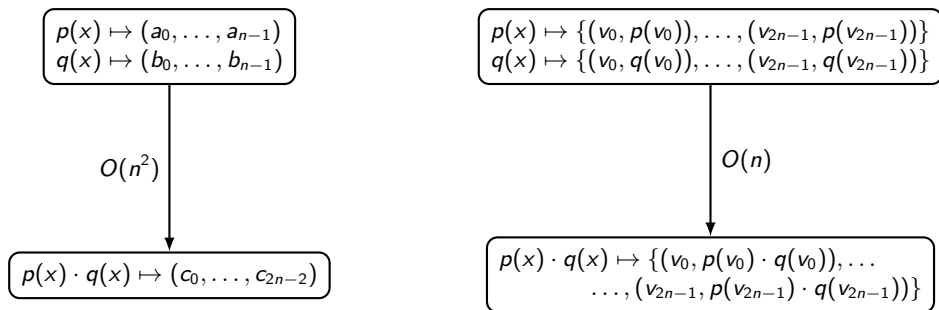
El polinomio $s(x) = p(x) \cdot q(x)$ es representado por:

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

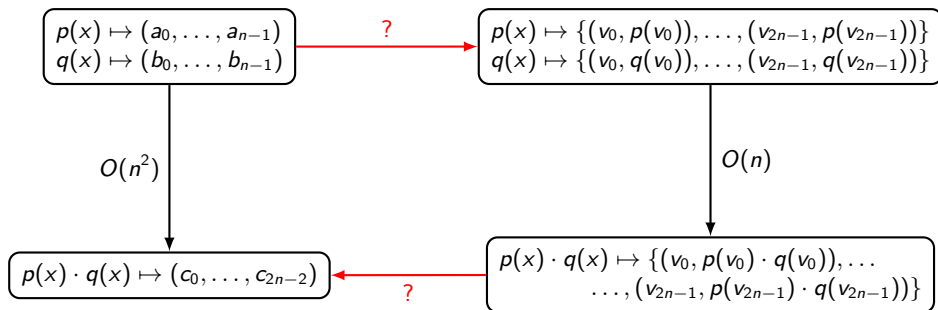
¡Podemos sumar y multiplicar polinomios en tiempo $O(n)$ si están representados por pares de puntos-valores!

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

La situación hasta ahora



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 $O(n)$

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:

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

donde $m \geq n$

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

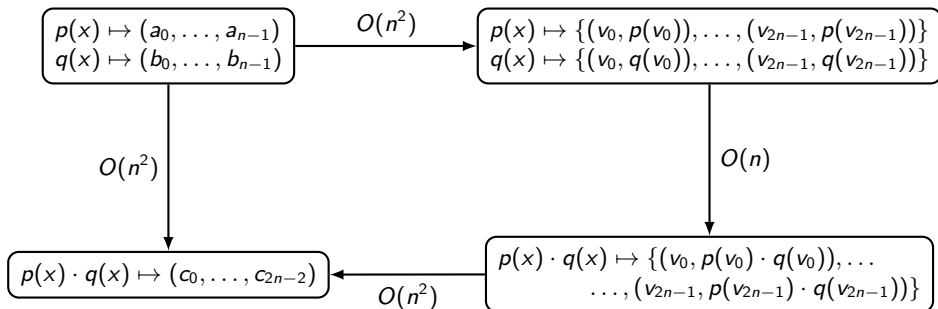
$$p(x) = \sum_{i=0}^{m-1} p(v_i) \cdot \left(\prod_{j \in \{0, \dots, m-1\} : j \neq i} \frac{(x - v_j)}{(v_i - v_j)} \right)$$

De la representación puntos-valores a la canónica

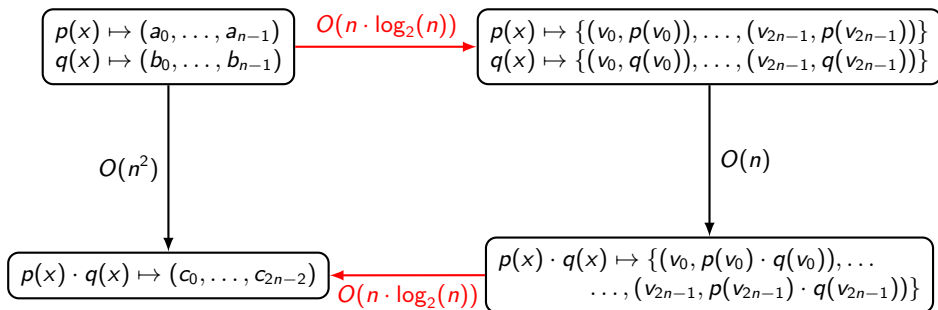
Ejercicio

Dado un polinomio $p(x)$ representando por el conjunto de punto-valores $\{(v_0, p(v_0)), \dots, (v_{2n-1}, p(v_{2n-1}))\}$, 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 $v_0, \dots, v_{2n-1}$ 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

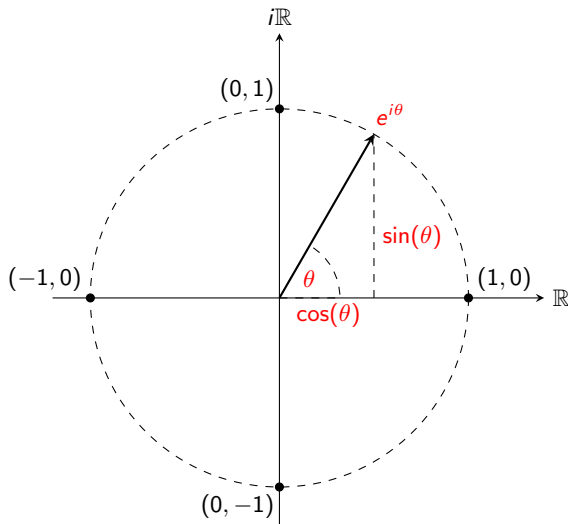
Para todo número real x :

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

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

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

La fórmula de Euler: interpretación geométrica



La fórmula de Euler: las raíces de la unidad

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

- ▶ 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:

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

La fórmula de Euler: las raíces de la unidad

Las n -raíces de la unidad son $\omega_n^0, \omega_n^1, \omega_n^2, \dots, \omega_n^{n-1}$

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

$$\begin{aligned}(\omega_n^k)^n &= ((e^{\frac{2\pi i}{n}})^k)^n \\&= ((e^{\frac{2\pi i}{n}})^n)^k \\&= (e^{2\pi i})^k \\&= (\cos(2\pi) + i \sin(2\pi))^k \\&= 1^k \\&= 1\end{aligned}$$

La fórmula de Euler: las raíces de la unidad

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

$$\begin{aligned}\omega_n^k = \omega_n^\ell &\Rightarrow \left(e^{\frac{2\pi i}{n}}\right)^k = \left(e^{\frac{2\pi i}{n}}\right)^\ell \\&\Rightarrow \left(e^{\frac{2\pi i}{n}}\right)^{\ell-k} = 1 \\&\Rightarrow \left(e^{\frac{2\pi(\ell-k)i}{n}}\right) = 1 \\&\Rightarrow \cos\left(\frac{2\pi(\ell-k)}{n}\right) + i \sin\left(\frac{2\pi(\ell-k)}{n}\right) = 1 \\&\Rightarrow \cos\left(\frac{2\pi(\ell-k)}{n}\right) = 1 \\&\Rightarrow \frac{\ell-k}{n} = 0 \qquad \text{puesto que } 0 \leq \frac{\ell-k}{n} \leq \frac{n-1}{n} \\&\Rightarrow \ell = k\end{aligned}$$

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

Raíces de la unidad: ejemplos

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

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

$$\omega_4^0 = 1$$

$$\omega_4^1 = e^{\frac{\pi i}{2}} = \cos\left(\frac{\pi}{2}\right) + i \sin\left(\frac{\pi}{2}\right) = i$$

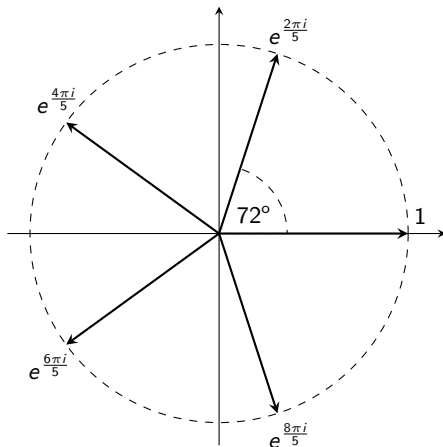
$$\omega_4^2 = (e^{\frac{\pi i}{2}})^2 = e^{\pi i} = \cos(\pi) + i \sin(\pi) = -1$$

$$\omega_4^3 = (e^{\frac{\pi i}{2}})^3 = e^{\frac{3\pi i}{2}} = \cos\left(\frac{3\pi}{2}\right) + i \sin\left(\frac{3\pi}{2}\right) = -i$$

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: $n \geq 2$ 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:

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

¿Cómo podemos calcular DFT de manera eficiente?

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

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

- Definimos $y_k = p(\omega_n^k)$ para cada $k \in \{0, \dots, n-1\}$, de manera tal que queremos calcular **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 $\mathbf{DFT}(\bar{a}_0)$ y $\mathbf{DFT}(\bar{a}_1)$ 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 $O(n \cdot \log_2(n))$

La descomposición recursiva

Tenemos que:

$$\begin{aligned} p(x) &= \sum_{i=0}^{n-1} a_i x^i \\ &= \sum_{i=0}^{\frac{n}{2}-1} a_{2i} x^{2i} + \sum_{i=0}^{\frac{n}{2}-1} a_{2i+1} x^{2i+1} \\ &= \sum_{i=0}^{\frac{n}{2}-1} a_{2i} x^{2i} + x \cdot \sum_{i=0}^{\frac{n}{2}-1} a_{2i+1} x^{2i} \end{aligned}$$

Definimos los polinomios:

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

La descomposición recursiva

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:

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

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

$$\begin{aligned} (\omega_n^{\frac{n}{2}+k})^2 &= \omega_n^{n+2k} \\ &= \omega_n^n \cdot \omega_n^{2k} \\ &= (e^{\frac{2\pi i}{n}})^n \cdot (\omega_n^k)^2 \\ &= (e^{2\pi i}) \cdot (\omega_n^k)^2 \\ &= 1 \cdot (\omega_n^k)^2 \\ &= (\omega_n^k)^2 \end{aligned}$$

La descomposición recursiva

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

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

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

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

Respondiendo la pregunta: una regla de simplificación

Tenemos que $\omega_{n \cdot \ell}^{k \cdot \ell} = \omega_n^k$ para $\ell > 0$, puesto que:

$$\begin{aligned}\omega_{n \cdot \ell}^{k \cdot \ell} &= \left(e^{\frac{2\pi i}{n \cdot \ell}} \right)^{k \cdot \ell} \\ &= \left(e^{\frac{2\pi i \cdot \ell}{n \cdot \ell}} \right)^k \\ &= \left(e^{\frac{2\pi i}{n}} \right)^k \\ &= \omega_n^k\end{aligned}$$

La respuesta a la pregunta

Lema

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

Demostración: dado $k \in \{0, \dots, \frac{n}{2} - 1\}$, se tiene que

$$\begin{aligned}(\omega_n^k)^2 &= \omega_n^{k \cdot 2} \\ &= \omega_{\frac{n}{2}}^{k \cdot 2} \\ &= \omega_{\frac{n}{2}}^k\end{aligned}\quad \text{por la regla de simplificación}$$

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

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



La descomposición recursiva (continuación)

Recuerde que $\bar{a} = (a_0, \dots, a_{n-1})$, 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 **DFT**($\bar{a}$), primero tenemos que calcular **DFT**($\bar{a}_0$) y **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:

$$\begin{aligned} y_k &= p(\omega_n^k) \\ &= q((\omega_n^k)^2) + \omega_n^k \cdot r((\omega_n^k)^2) \\ &= q(\omega_{\frac{n}{2}}^k) + \omega_n^k \cdot r(\omega_{\frac{n}{2}}^k) \\ &= y_{0,k} + \omega_n^k \cdot y_{1,k} \end{aligned}$$

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

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

$$\begin{aligned}y_{\frac{n}{2}+k} &= p(\omega_n^{\frac{n}{2}+k}) \\&= q((\omega_n^{\frac{n}{2}+k})^2) + \omega_n^{\frac{n}{2}+k} \cdot r((\omega_n^{\frac{n}{2}+k})^2) \\&= q(\omega_n^{n+2k}) + \omega_n^{\frac{n}{2}} \cdot \omega_n^k \cdot r(\omega_n^{n+2k}) \\&= q(\omega_n^n \cdot \omega_n^{2k}) + (e^{\frac{2\pi i}{n}})^{\frac{n}{2}} \cdot \omega_n^k \cdot r(\omega_n^n \cdot \omega_n^{2k}) \\&= q(1 \cdot \omega_n^{2k}) + e^{\pi i} \cdot \omega_n^k \cdot r(1 \cdot \omega_n^{2k}) \\&= q(\omega_n^{2k}) - \omega_n^k \cdot r(\omega_n^{2k}) \\&= q(\omega_n^{\frac{k}{2}}) - \omega_n^k \cdot r(\omega_n^{\frac{k}{2}}) \\&= y_{0,k} - \omega_n^k \cdot y_{1,k}\end{aligned}$$

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

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

$$\begin{aligned}y_k &= y_{0,k} + \omega_n^k \cdot y_{1,k} \\ y_{\frac{n}{2}+k} &= y_{0,k} - \omega_n^k \cdot y_{1,k}\end{aligned}$$

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

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

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

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:

$$p(\omega_1^0) = a_0 + a_1$$

$$p(\omega_1^1) = a_0 - a_1$$

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 $\bar{a} = (a_0, \dots, a_{n-1})$

Suponemos además que $n \geq 2$ 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($\bar{a}$)

$(a_0, \dots, a_{n-1}) := \bar{a}$

if $n = 2$ **then**

$y_0 = a_0 + a_1$

$y_1 = a_0 - a_1$

return $[y_0, y_1]$

else

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

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

$[y_{0,0}, \dots, y_{0,\frac{n}{2}-1}] := \text{FFT}(\bar{a}_0)$

$[y_{1,0}, \dots, y_{1,\frac{n}{2}-1}] := \text{FFT}(\bar{a}_1)$

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

$\alpha := 1$

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 $[y_0, \dots, y_{n-1}]$

Ejercicios

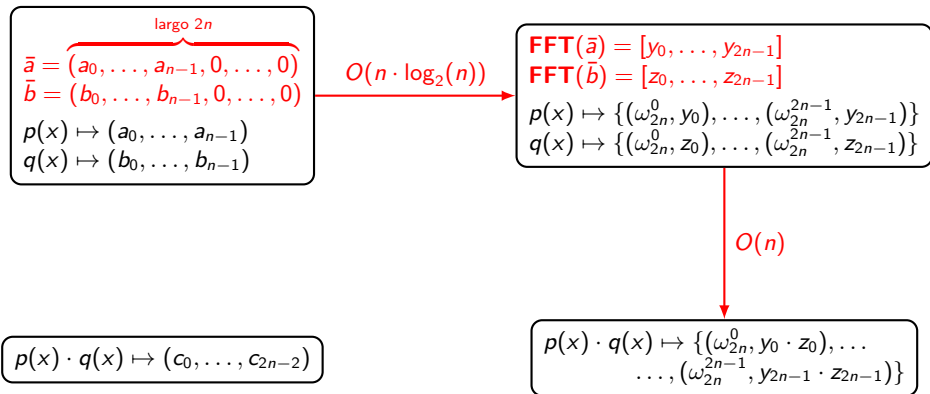
1. Demuestre que **FFT** funciona en tiempo $O(n \cdot \log_2(n))$, donde n es el grado del polinomio de entrada.
2. Sea $p(x)$ un polinomio representado como $\bar{a} = (a_0, \dots, a_{n-1})$, donde n **no** es una potencia de 2.

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 **FFT**($\bar{b}$) = $[y_0, \dots, y_{m-1}]$, y retorne $[y_0, \dots, y_{n-1}]$

Note que este algoritmo retorna $[p(\omega_m^0), \dots, p(\omega_m^{n-1})]$ en lugar de **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.

La transformada discreta de Fourier como matriz

Suponga nuevamente que $p(x) = \sum_{i=0}^{n-1} a_i x^i$ con $n \geq 2$

► 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 matrix M_n como:

$$M_n = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 & \cdots & 1 \\ 1 & \omega_n & \omega_n^2 & \cdots & \omega_n^{n-1} \\ 1 & \omega_n^2 & \omega_n^4 & \cdots & \omega_n^{2(n-1)} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \cdots & \vdots \\ 1 & \omega_n^{n-1} & \omega_n^{2(n-1)} & \cdots & \omega_n^{(n-1)(n-1)} \end{pmatrix}$$

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

Las matrices M_n y M_n^*

Para cada $i, j \in \{1, \dots, n\}$, tenemos que $M_n[i, j] = (\omega_n^{i-1})^{j-1} = \omega_n^{(i-1) \cdot (j-1)}$

- Por lo tanto $M_n[i, j] = M_n[j, i]$, de lo cual se deduce que M_n es una matriz simétrica

Recuerde que 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 M_n^* necesitamos calcular el conjugado de ω_n^k

El conjugado de ω_n^k

Tenemos que:

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

Las matrices M_n y M_n^* (continuación)

Tenemos entonces que:

$$\begin{aligned} M_n^*[i, j] &= \overline{M_n[j, i]} \\ &= \overline{(\omega_n^{j-1})^{i-1}} \\ &= \omega_n^{(i-1) \cdot (j-1)} \\ &= \omega_n^{-(i-1) \cdot (j-1)} \end{aligned}$$

Vamos a utilizar esta propiedad para calcular $M_n^* \cdot M_n$

Las matrices M_n y M_n^* (continuación)

Lema

Sea I_n la matriz identidad de tamaño n . Entonces $M_n^* \cdot M_n = n \cdot I_n$

Demostración: Sea $A = M_n^* \cdot M_n$

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

$$\begin{aligned} A[i, i] &= \sum_{k=1}^n M_n^*[i, k] \cdot M_n[k, i] \\ &= \sum_{k=1}^n \omega_n^{-(i-1) \cdot (k-1)} \cdot \omega_n^{(k-1) \cdot (i-1)} \\ &= \sum_{k=1}^n 1 \\ &= n \end{aligned}$$

Las matrices M_n y M_n^* (continuación)

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

$$\begin{aligned} A[i, j] &= \sum_{k=1}^n M_n^*[i, k] \cdot M_n[k, j] \\ &= \sum_{k=1}^n \omega_n^{-(i-1) \cdot (k-1)} \cdot \omega_n^{(k-1) \cdot (j-1)} \\ &= \sum_{k=1}^n (\omega_n^{-(i-1) + (j-1)})^{k-1} \\ &= \sum_{k=1}^n (\omega_n^{j-i})^{k-1} \\ &= \frac{(\omega_n^{j-i})^n - 1}{\omega_n^{j-i} - 1} \quad \text{ya que } \omega_n^{j-i} \neq 1 \text{ (} j-i \neq 0, j-i \neq n \text{ y } j-i \neq -n) \\ &= \frac{(\omega_n^n)^{j-i} - 1}{\omega_n^{j-i} - 1} = \frac{1^{j-i} - 1}{\omega_n^{j-i} - 1} = \frac{1 - 1}{\omega_n^{j-i} - 1} = 0 \end{aligned}$$



M_n^* como una permutación de M_n

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

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

M_n^* como una permutación de M_n

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

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

Vamos a usar esta propiedad para definir M_n^* como una permutación de M_n

M_n^* como una permutación de M_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:

$$M_n^* = M_n \cdot P_n$$

M_n^* como una permutación de M_n

Dado que $M_n^* = M_n \cdot P_n$, concluimos que:

$$(M_n^*)^T = (M_n \cdot P_n)^T,$$

donde A^T es la matriz traspuesta de A

Así, dado que M_n^* , M_n y P_n son matrices simétricas y $(A \cdot B)^T = B^T \cdot A^T$:

$$M_n^* = P_n \cdot M_n$$

Vale decir, podemos obtener M_n^* desde M_n permutando las filas o las columnas de M_n según lo definido por la matriz P_n

- Para el calculo de la inversa de la transformada discreta de Fourier vamos a utilizar la propiedad $M_n^* = M_n \cdot P_n$

Calculando la inversa de la transformada discreta de Fourier

Tenemos los ingredientes necesarios para calcular la inversa de la transformada discreta de Fourier.

- No necesitamos de un nuevo algoritmo para calcularla

Teorema

Sea $n \geq 2$, $\bar{a} = (a_0, a_1, \dots, a_{n-1})$ 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:

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

La demostración del teorema

Tenemos que:

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

Por lo tanto:

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

La demostración del teorema

Concluimos que:

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

Dado que $M_n \cdot P_n = M_n^*$, tenemos que:

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

La demostración del teorema

Así, puesto que $M_n^* \cdot M_n = n \cdot I_n$, tenemos que:

$$n \cdot I_n \cdot \begin{pmatrix} a_0 \\ a_1 \\ \vdots \\ a_{n-1} \end{pmatrix} = M_n \cdot \begin{pmatrix} y_0 \\ y_{n-1} \\ \vdots \\ y_1 \end{pmatrix}$$

De lo cual concluimos que:

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

La demostración del teorema

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

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



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

