

# Fast Fourier Transform

Teoría de Algoritmos I (75.29 / 95.06)

Ing. Víctor Daniel Podberezski

✉ [vpodberezski@fi.uba.ar](mailto:vpodberezski@fi.uba.ar)

# Multiplicación de polinomios

Sean

$A(x) = a_0 + a_1x + a_2x^2 + \dots + a_dx^d$  polinomio de grado  $d$

$B(x) = b_0 + b_1x + b_2x^2 + \dots + b_dx^d$  polinomio de grado  $d$

Queremos calcular

$$C(x) = A(x) * B(x)$$

# Cálculo “naive”

El resultado será un nuevo polinomio de grado  $2d$

$$C(x) = c_0 + c_1x + c_2x^2 + \dots + c_{2d}x^{2d}$$

Debemos calcular

$2d$  coeficientes

Cada coeficiente estará dado por

$$C_k = a_0b_k + a_1b_{k-1} + \dots + a_kb_0 \quad (\text{con } a_i = 0, b_i = 0 \text{ si } i > d)$$

$$c_k = \sum_{i=0}^k a_i * b_{k-i}$$

# Ejemplo

Si

$$A(x) = 1 + 2x + 3x^2$$

$$B(x) = 2 + x + 4x^2$$

Entonces

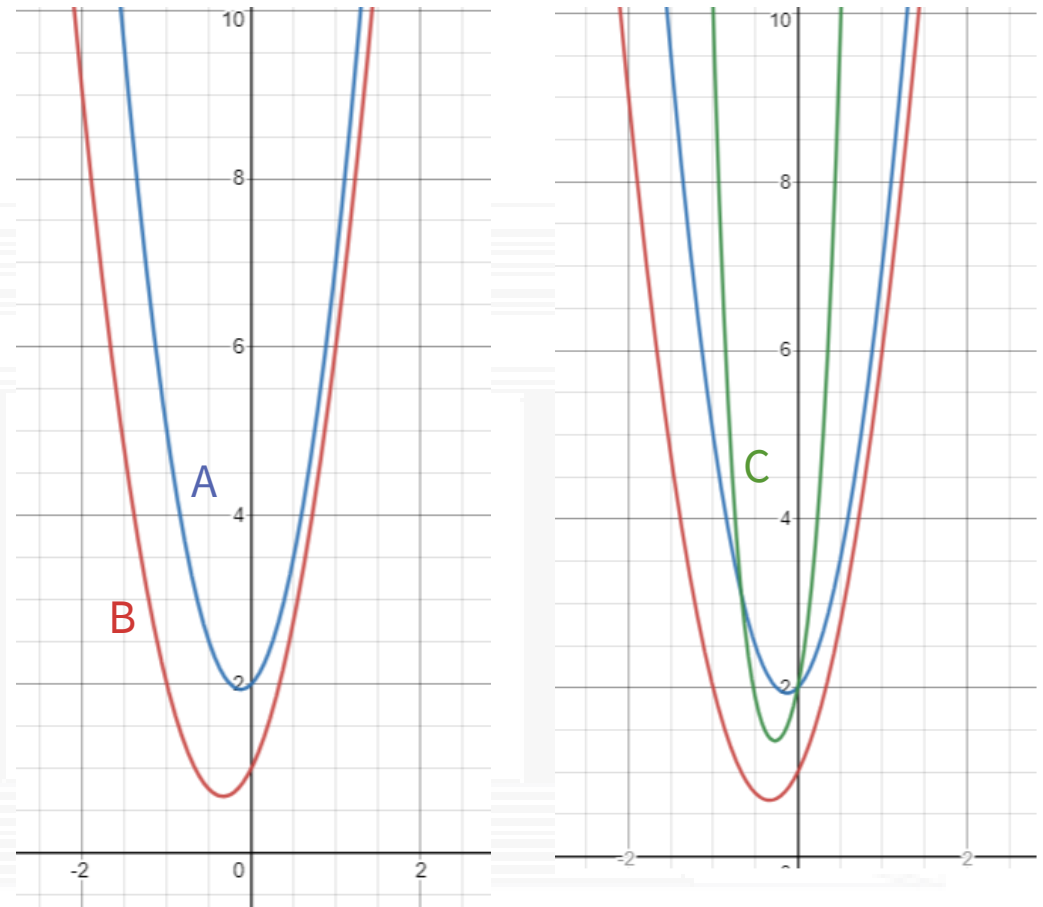
$$A * B = (1 + 2x + 3x^2) * (2 + x + 4x^2)$$

$$= 1*2 + [(1*x) + (2x * 2)] +$$

$$[(1*4x^2) + (2x*x) + (2*3x^2)]$$

$$+ [(2x*4x^2) + (3x^2 * x)] + [3x^2*4x^2]$$

$$= 2 + 5x + 12x^2 + 11x^3 + 12x^4$$



# Análisis de complejidad

## El polinomio resultante

Tendrá  $2d$  coeficientes como máximo.

## Para cada coeficiente

Se deben realizar  $O(k)$  multiplicaciones y  $O(k)$  sumas

## En total, para un polinomio de grado $d$

Realizaremos  $(d+1) \cdot (d+1)$  multiplicaciones y  $d^2$  sumas

## Tenemos una complejidad de $O(d^2)$

¿PODEMOS HACERLO MEJOR?

# Fast Fourier Transform

## El método fue propuesto

A James W. Cooley

Por John W. Tukey en 1963

## Publicaron en 1965 el paper

An Algorithm for the Machine Calculation of Complex Fourier Series

## Luego se supo Gauss propuso un método similar

Aunque por estar escrito en Latín paso desapercibido por muchos años

# Representación por valores

## Un polinomio de grado $d$

Esta caracterizado unívocamente por el valor de cualquier  $d+1$  puntos distintos

### Ejemplo:

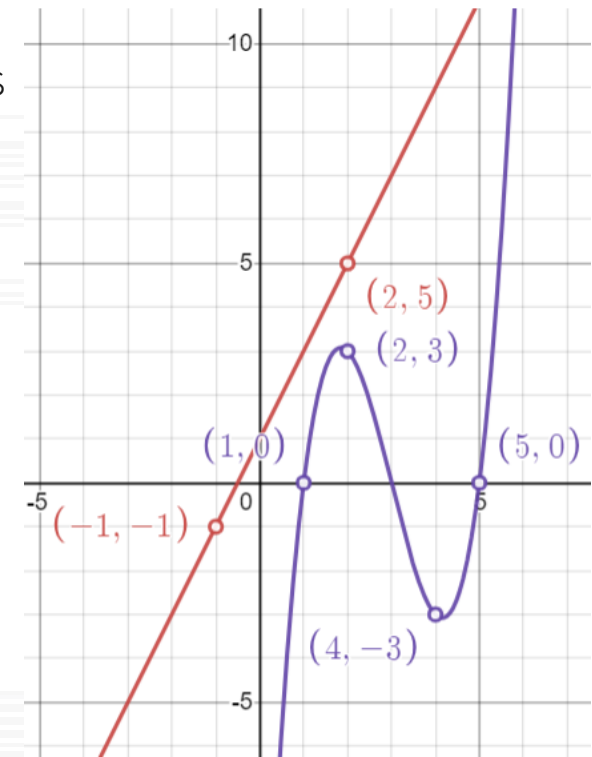
Sean 2 puntos  $(x_0, A(x_0))$   $(x_1, A(x_1))$ . Los mismos definen una única recta

Sean 4 puntos, existe un único polinomio de grado 3 que los contiene

### Podemos elegir

Cualquier set de  $d+1$  puntos diferentes y evaluarlos.

Cada evaluación se puede realizar en  $O(d)$  mediante el Algoritmo de Horner



## Representamos un polinomio mediante $d+1$ puntos

# ¿Son equivalentes las representaciones?

Partimos de

$$A(x) = a_0 + a_1x + a_2x^2 + \dots + a_dx^d$$

Podemos reescribirlos como una multiplicación escalar de 2 vectores

$$A(x) = (1, x, x^2, \dots, x^d) * (a_0, a_1, a_2, \dots, a_d)^t$$

Si tomamos  $d+1$  números

$$x_0, x_1, \dots, x_{d+1}$$



# ¿Son equivalentes las representaciones? (cont.)

Podemos expresarlo como el sistema

$$\begin{bmatrix} A(x_0) \\ A(x_1) \\ A(x_2) \\ \dots \\ A(x_d) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & x_0 & x_0^2 & \dots & x_0^d \\ 1 & x_1 & x_1^2 & \dots & x_1^d \\ 1 & x_2 & x_2^2 & \dots & x_2^d \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ 1 & x_d & x_d^2 & \dots & x_d^d \end{bmatrix} * \begin{bmatrix} a_0 \\ a_1 \\ a_2 \\ \dots \\ a_d \end{bmatrix}$$

Valores

**M**

(Matriz de Vandermonde)

Coeficientes

# ¿Son equivalentes las representaciones? (cont.)

## Una matriz de Vandermonde

Es invertible si todos los  $x_i$  son números diferentes

se puede calcular el inverso  $M^{-1}$  en  $O(d^2)$  !

### Por lo tanto

podemos calcular  $M^{-1}$

Y reescribir nuestro sistema

$$\begin{bmatrix} a_0 \\ a_1 \\ a_2 \\ \dots \\ a_d \end{bmatrix} = M^{-1} * \begin{bmatrix} A(x_0) \\ A(x_1) \\ A(x_2) \\ \dots \\ A(x_d) \end{bmatrix}$$

## Partiendo de lo $d+1$ puntos

Podemos obtener los coeficientes y reconstruir la expresión polinómica

# Ventajas de la representación por valores

## Usando la representación por coeficientes

Podemos evaluar un  $A(x)$  en  $O(d)$

Podemos calcular  $C(x)=A(x)B(x)$  en  $O(d^2)$

## Usando la representación por valores

No podemos calcular directamente  $A(x)$  ← debemos interpolar  
(a menos que  $x$  sea alguno de los puntos  $(x_i, A(x_i))$  )

Podemos calcular  $C(x)=A(x)B(x)$  en  $O(d)$

¿Como?

# Calculo de multiplicación de polinomios en $O(d)$

Sean

$A(x) = a_0 + a_1x + a_2x^2 + \dots + a_dx^d$  polinomio de grado  $d$

$B(x) = b_0 + b_1x + b_2x^2 + \dots + b_dx^d$  polinomio de grado  $d$

$x_0, x_1, \dots, x_{2d+1}$   $2d+1$  valores seleccionados (para polinomio de grado  $2d$ )

**Representamos A y B por valores**

$A \rightarrow (x_0, A(x_0)) (x_1, A(x_1)), \dots, (x_{2d}, A(x_{2d}))$

$B \rightarrow (x_0, B(x_0)) (x_1, B(x_1)), \dots, (x_{2d}, B(x_{2d}))$

**Calculamos  $C(x) = A(x) * B(x)$  como**

$(x_0, A(x_0) * B(x_0)) (x_1, A(x_1) * B(x_1)), \dots, (x_{2d}, A(x_{2d}) * B(x_{2d}))$

**$2d+1$   
multiplicaciones**

**$\rightarrow O(d)$**

# Ejemplo

Para

$$A(x) = 1 + 2x + 3x^2$$

$$B(x) = 2 + x + 4x^2$$

$$X_i = \{-1, 0, 1, -2, 2\}$$

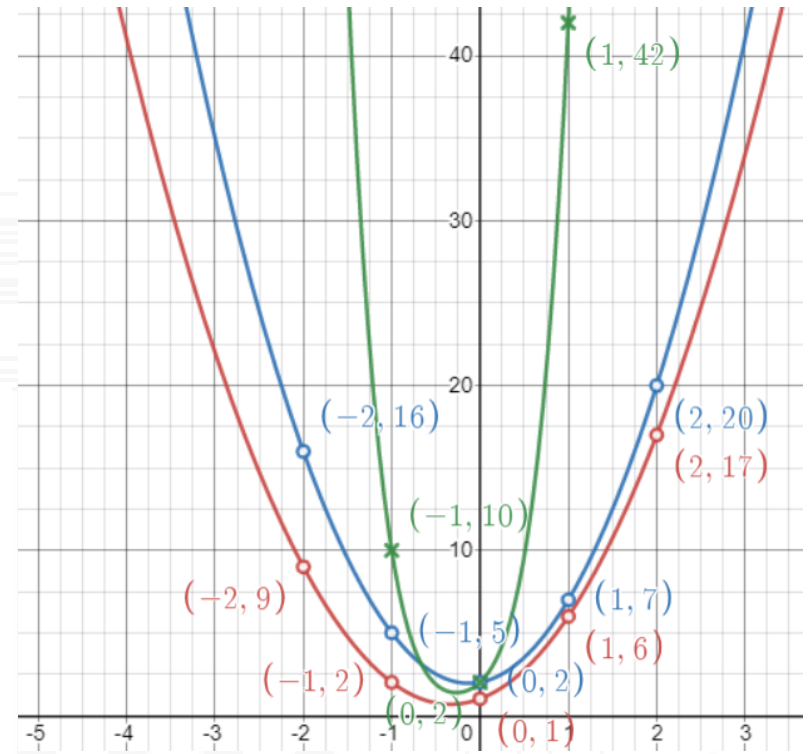
Representamos los polinomios como

$$A = (-1, 2) (0, 1) (1, 6) (2, 17) (-2, 9)$$

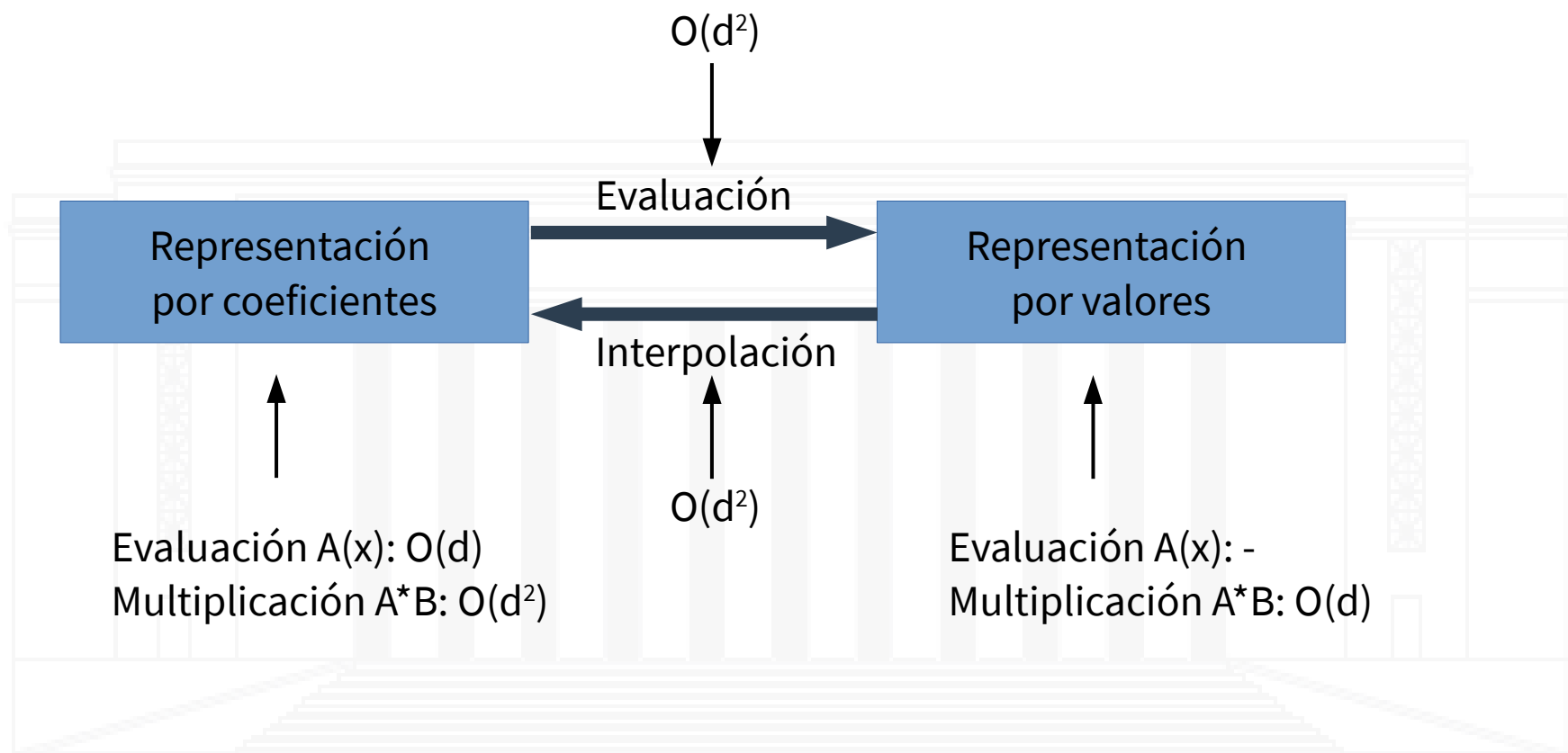
$$B = (-1, 5) (0, 2) (1, 7) (2, 20) (-2, 16)$$

Calculamos  $C(x) = A(x) * B(x)$  como

$$C = (-1, 2*5) (0, 1*2) (1, 6*7) (2, 17*20) (-2, 9*16) = (-1, 10) (0, 2) (1, 42) \dots$$



# Sumario



# Estrategia

Sean

$A(x) = a_0 + a_1x + a_2x^2 + \dots + a_dx^d$  polinomio de grado  $d$

$B(x) = b_0 + b_1x + b_2x^2 + \dots + b_dx^d$  polinomio de grado  $d$

**Para hallar  $C(x) = A(x) * B(x)$        $C(x)$  de grado  $2d$**

Seleccionaremos  $n = 2d + 1$  puntos:  $x_0, x_1, \dots, x_{n-1}$

Evaluaremos  $A(x_i)$  y  $B(x_i)$  para  $0 \leq i < n$   $\leftarrow O(n^2)$

Multiplicaremos  $C(x_i) = A(x_i) * B(x_i)$  para  $0 \leq i < n$   $\leftarrow O(n)$

Por interpolación obtendremos  $C(X)$   $\leftarrow O(n^2)$

**Queremos  
Mejorar!!!**

# Selección conveniente de puntos

## Una elección conveniente de puntos

Puede simplificar considerablemente los cálculos de la evaluación de  $A(x)$

### Si elegimos el par de puntos $x_i$ y $-x_i$

Entonces el computo de  $A(x_i)$  y  $A(-x_i)$  comparten cálculos

### Todas las potencias pares de $x_i$

coinciden con las de  $-x_i$



# Analicemos...

Para

$$A(x) = a_0 + a_1x + a_2x^2 + \dots + a_dx^d$$

(suponemos que  $d$  es par. Igualmente se puede desarrollar para impar)

**Podemos expresarlo separando los exponentes pares e impares**

$$A(x) = (a_0 + a_2x^2 + \dots + a_dx^d) + (a_1x + a_3x^3 + \dots + a_{d-1}x^{d-1})$$

**Y luego agrupando por  $x$  la segunda parte**

$$A(x) = \underbrace{(a_0 + a_2x^2 + \dots + a_dx^d)}_{A_p(x^2)} + x \underbrace{(a_1 + a_3x^2 + \dots + a_{d-1}x^{d-2})}_{A_i(x^2)}$$

# Reducción de los cálculos

## Reescribimos

$$A(x) = A_p(x^2) + xA_i(x^2)$$

## Si tomamos $x_i$ y $-x_i$

$$A(x_i) = A_p(x_i^2) + x_iA_i(x_i^2)$$

$$A(-x_i) = A_p(x_i^2) - x_iA_i(x_i^2)$$

## Es decir que si utilizamos pares de puntos $\pm x_0, \dots, \pm x_{n/2}$

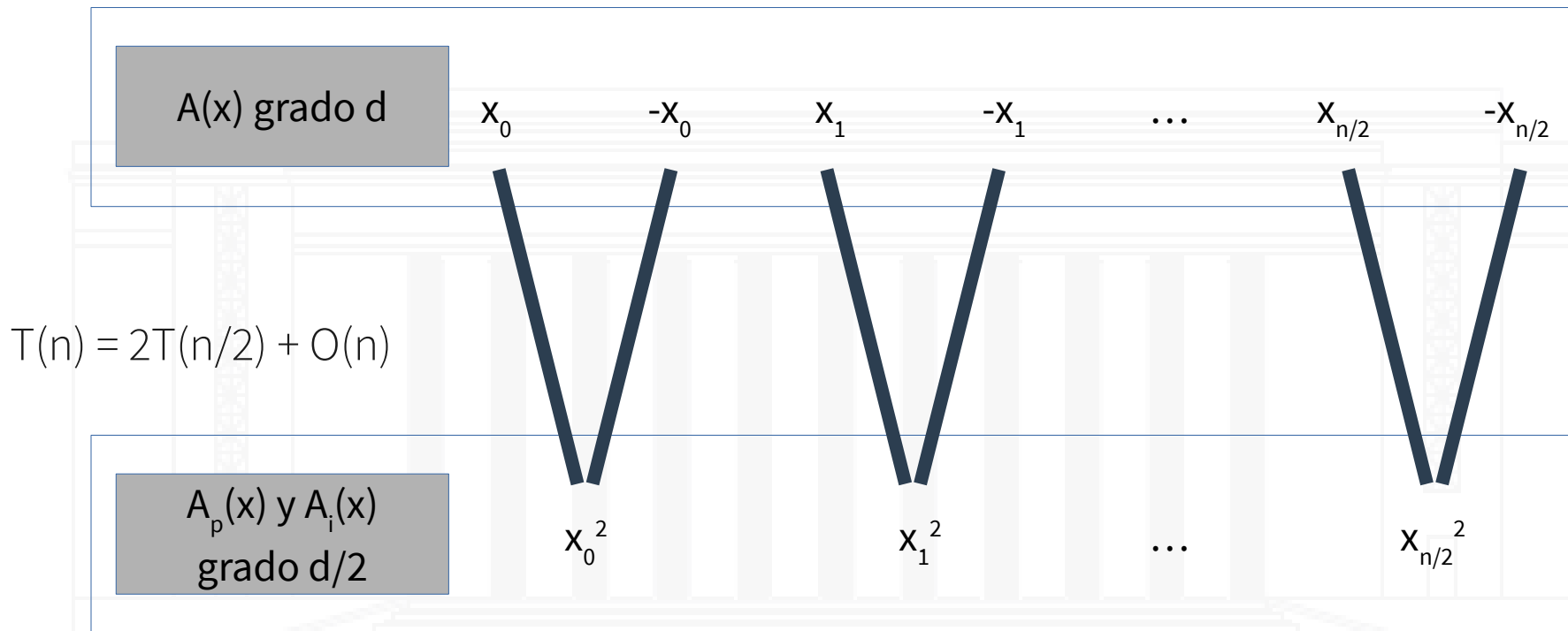
Reducimos la cantidad de cálculos de evaluación a la mitad

## Y Para cada evaluación dividimos el problema

al cálculo de  $A_p$  y  $A_i$  (que son polinomios de grado  $d/2$ )

# División y conquista

$T(n)$



... pero esta recursión no funciona.

No tengo pares de valores positivos – negativos para unir ... excepto si....

# “Si la solución no es Real... es Compleja”

## Necesitamos que en cada subproblema

Existan pares de números de signo contrario

## Podremos lograrlo

Usando números complejos.

## Utilizaremos para nuestros puntos

$n$  raíces complejas de la unidad

Que dan solución a la ecuación  $z^n=1$

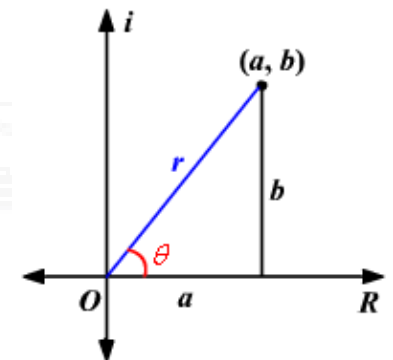
### Números Complejos

- Exp. binómica:  
 $a+bi$
- Exp. Trigonométrica:  
 $r^*(\cos \theta + i \sen \theta)$

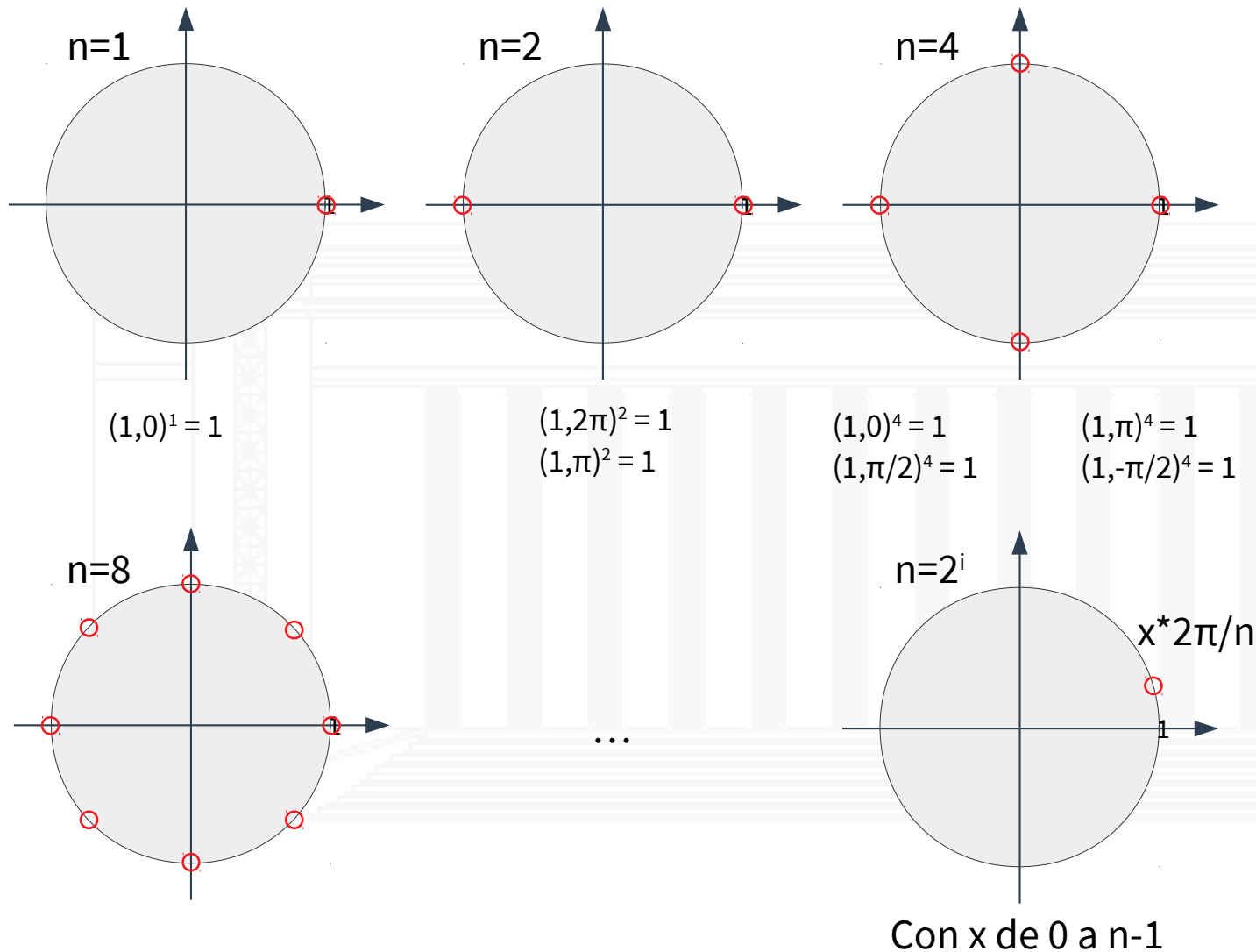
$$r = \text{sqrt}(a^2 + b^2)$$

$$\theta = \text{arctg}(b/a)$$

- Exp. exponencial:  
 $r e^{i\theta}$



# “Si la solución no es Real... es Compleja” (cont.)

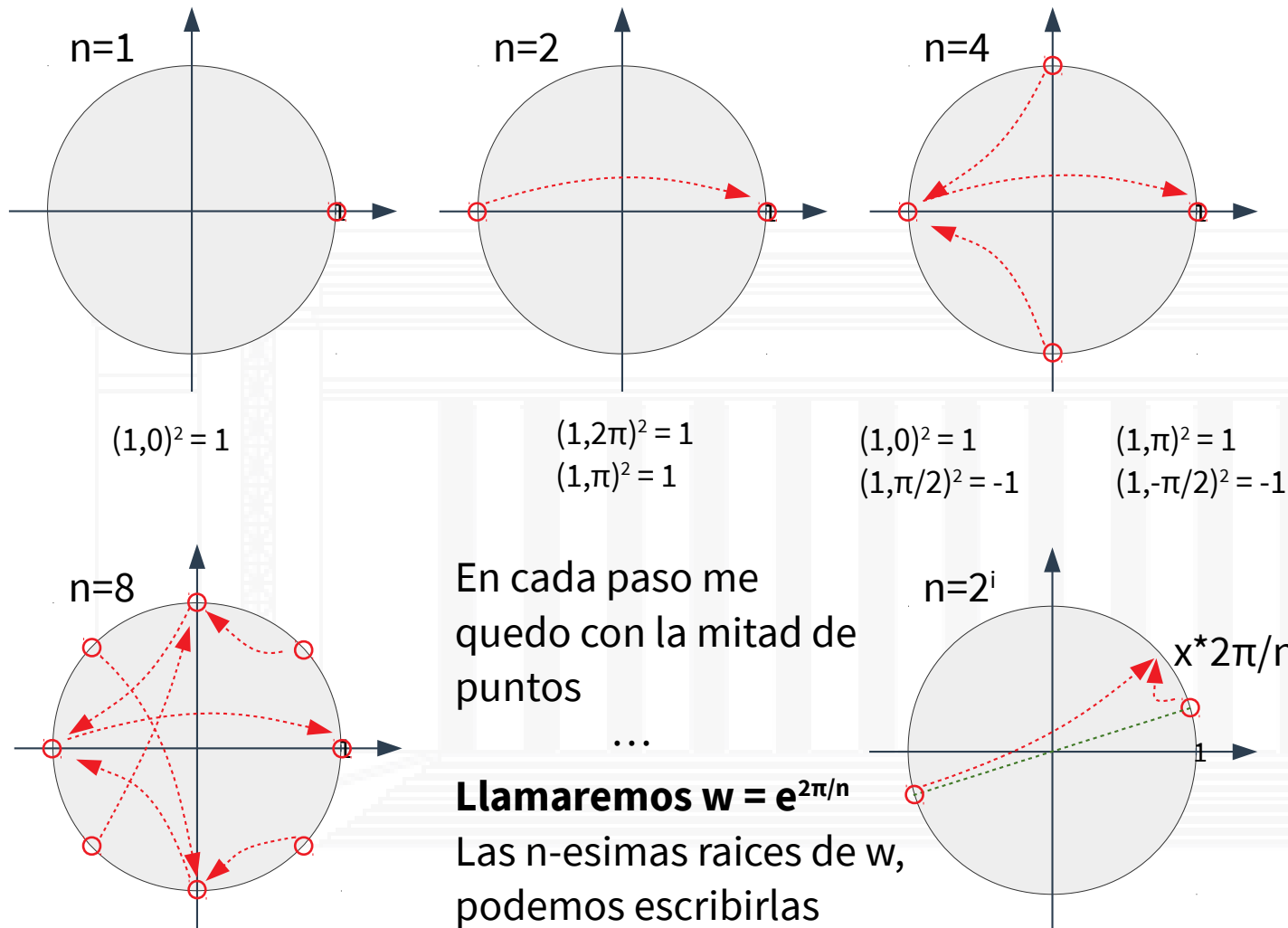


## Multiplicación compleja

$$(r_1, \theta_1) \times (r_2, \theta_2) = (r_1 r_2, \theta_1 + \theta_2)$$

- Si  $r=1$   
 $z^n = (1, n\theta)$

# “Si la solución no es Real... es Compleja” (cont.)



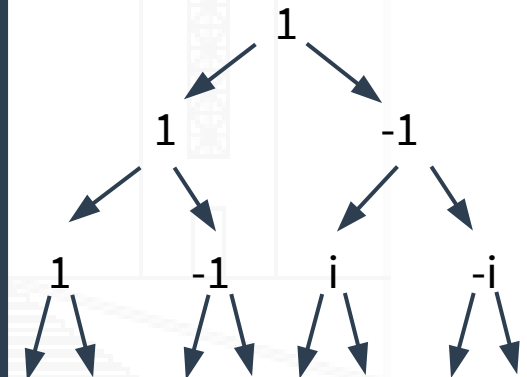
En cada paso me quedo con la mitad de puntos

...

Llamaremos  $w = e^{2\pi/n}$   
 Las  $n$ -esimas raíces de  $w$ ,  
 podemos escribirlas  
 como  $w^0, w^2, \dots, w^{n-1}$

En nuestro planteo  
 para cada  
 subproblema  
 elevamos al cuadrado  
 los puntos

$$A(x) = A_p(x^2) + xA_i(x^2)$$



# Pseudocódigo – Fast Fourier Transform

## Entrada:

$A(x)$  polinomio de grado  $\leq n-1$  ( $n$  potencia de 2)

$n$ -ésimas raíces de la unidad.

FFT( $A, n$ )

Si  $n=1$

    retornar  $A(1)$  // evalúo  $A$  con punto 1

Expresar  $A(X)$  de la forma  $A_p(x^2) + x \cdot A_i(x^2)$

$w = e^{2\pi/n}$

$R_p = \text{FFT}(A_p, n/2)$

$R_i = \text{FFT}(A_i, n/2)$

Sea  $R$  vector de  $n$  posiciones

Desde  $j=0$  a  $n/2 - 1$

$R[j] = R_p[j] + w^j \cdot R_i[j]$

$R[j + n/2] = R_p[j] - w^j \cdot R_i[j]$

Retornar  $R$

# Complejidad

## Cada subproblema

Se divide en 2 subproblemas de la mitad de puntos ( $w$ )

## En cada subproblema

Se realizan  $O(n)$  cálculos

$$T(n) = 2T(n/2) + O(n)$$

Por teorema maestro tenemos un complejidad de  $O(n \log n)$

FFT( $A, n$ )

Si  $n=1$

retornar  $A(1)$  // evaluo  $A$  con punto 1

Expresar  $A(X)$  de la forma  $A_p(x^2) + x \cdot A_i(x^2)$

$w = e^{2\pi i/n}$

$R_p = \text{FFT}(A_p, n/2)$

$R_i = \text{FFT}(A_i, n/2)$

Sea  $R$  vector de  $n$  posiciones

Desde  $j=0$  a  $n/2 - 1$

$R[j] = R_p[j] + w^j \cdot R_i[j]$

$R[j + n/2] = R_p[j] - w^j \cdot R_i[j]$

Retornar  $R$



# Estrategia recargada

Sean

$A(x) = a_0 + a_1x + a_2x^2 + \dots + a_dx^d$  polinomio de grado  $d$

$B(x) = b_0 + b_1x + b_2x^2 + \dots + b_dx^d$  polinomio de grado  $d$

**Para hallar  $C(x) = A(x) * B(x)$**

Seleccionaremos  $n = 2d + 1$  puntos:  $x_0, x_1, \dots, x_{n-1}$

Evaluaremos  $A(x_i)$  y  $B(x_i)$  para  $0 \leq i < n$   $\leftarrow O(n \log n)$

Multiplicaremos  $C(x_i) = A(x_i) * B(x_i)$  para  $0 \leq i < n$   $\leftarrow O(n)$

Por interpolación obtendremos  $C(X)$   $\leftarrow O(??)$

**Pendiente!!!**

# Interpolación – DFT Matrix

Partimos de la expresión

$$\begin{bmatrix} A(x_0) \\ A(x_1) \\ A(x_2) \\ \dots \\ A(x_{n-1}) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & x_0 & x_0^2 & \dots & x_0^{n-1} \\ 1 & x_1 & x_1^2 & \dots & x_1^{n-1} \\ 1 & x_2 & x_2^2 & \dots & x_2^{n-1} \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ 1 & x_{n-1} & x_{n-1}^2 & \dots & x_{n-1}^{n-1} \end{bmatrix} * \begin{bmatrix} a_0 \\ a_1 \\ a_2 \\ \dots \\ a_{n-1} \end{bmatrix}$$

Para la resolución utilizamos  $x_k = w^k$

$$\begin{bmatrix} A(w^0) \\ A(w^1) \\ A(w^2) \\ \dots \\ A(w^{n-1}) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 & \dots & 1 \\ 1 & w^1 & w^2 & \dots & w^{n-1} \\ 1 & w^2 & w^4 & \dots & w^{2(n-1)} \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ 1 & w^{n-1} & w^{2(n-1)} & \dots & w^{(n-1)(n-1)} \end{bmatrix} * \begin{bmatrix} a_0 \\ a_1 \\ a_2 \\ \dots \\ a_{n-1} \end{bmatrix}$$

Matriz discreta de transformada de Fourier (DFT)

# Interpolación – Matriz inversa

Queremos operar de forma eficiente con  $M^{-1}$

$$\begin{bmatrix} a_0 \\ a_1 \\ a_2 \\ \dots \\ a_{n-1} \end{bmatrix} = M^{-1} * \begin{bmatrix} A(w^0) \\ A(w^1) \\ A(w^2) \\ \dots \\ A(w^{n-1}) \end{bmatrix}$$

Invirtiendo  $M$  podemos obtener

$$\begin{bmatrix} a_0 \\ a_1 \\ a_2 \\ \dots \\ a_{n-1} \end{bmatrix} = 1/n \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 & \dots & 1 \\ 1 & w^{-1} & w^{-2} & \dots & w^{-(n-1)} \\ 1 & w^{-2} & w^{-4} & \dots & w^{-2(n-1)} \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ 1 & w^{-(n-1)} & w^{-2(n-1)} & \dots & w^{-(n-1)(n-1)} \end{bmatrix} * \begin{bmatrix} A(w^0) \\ A(w^1) \\ A(w^2) \\ \dots \\ A(w^{n-1}) \end{bmatrix}$$

Similar a la matriz de evaluación (reemplazando cada  $w$  por  $w^{-1}$ )

Siguen siendo raíces de la unidad

# Inverse Fast Fourier Transform

## Al ser también raíces de la unidad

Podemos basarnos en el mismo principio que FFT con pocos cambios

## Lo llamaremos IFFT

Recibirá por parámetro la representación por valor

## Obtendrá en $O(n \log n)$

La representación por coeficientes

# Interpolación

## Entrada:

P: n valores (n potencia de 2)

Con  $P_i = A(w^i)$

n-esimas raíces de la unidad a utilizar.

## Complejidad de $O(n \log n)$

Por teorema maestro

IFFT(P,n)

Si  $n=1$

retornar **P**

**P<sub>p</sub> puntos pares**

**P<sub>i</sub> puntos impares**

$W = (1/n) * e^{-2\pi/n}$

$R_p = \text{IFFT}(A_p, n/2)$

$R_i = \text{IFFT}(A_i, n/2)$

Sea R vector de n posiciones

Desde  $j=0$  a  $n/2 - 1$

$R[j] = R_p[j] + w^j * R_i[j]$

$R[j + n/2] = R_p[j] - w^j * R_i[j]$

Retornar R

# Estrategia Final

Sean

$A(x) = a_0 + a_1x + a_2x^2 + \dots + a_dx^d$  polinomio de grado  $d$

$B(x) = b_0 + b_1x + b_2x^2 + \dots + b_dx^d$  polinomio de grado  $d$

**Para hallar  $C(x) = A(x) * B(x)$**

Seleccionaremos  $n = 2d + 1$  puntos:  $x_0, x_1, \dots, x_{n-1}$

Evaluaremos  $A(x_i)$  y  $B(x_i)$  para  $0 \leq i < n$   $\leftarrow O(n \log n)$

Multiplicaremos  $C(x_i) = A(x_i) * B(x_i)$  para  $0 \leq i < n$   $\leftarrow O(n)$

Por interpolación obtendremos  $C(X)$   $\leftarrow O(n \log n)$

**$O(n \log n)$**



Presentación realizada en Marzo de 2021