## La tranformada discreta de Fourier

La transformada discreta de Fourier (clásica) es la aplicación

$$DFT_n : \mathbb{C}[x]_{\leq n} \longrightarrow \mathbb{C}^n$$
  
 $p(x) \mapsto (p(1), p(\xi_n), p(\xi_n^2), \dots, p(\xi_n^{n-1}))$ 

donde  $\mathbb{C}[x]_{\leq n}$  es el conjunto de polinomios en  $\mathbb{C}[x]$  de grado menor que n y  $\xi_n \in \mathbb{C}$  es una raíz n-ésima primitiva de la unidad, es decir,  $\xi_n^n = 1$  pero  $\xi_n^i \neq 1$  para  $i = 1, \ldots, n-1$ . Es inmediato que  $DFT_n$  es un morfismo de  $\mathbb{C}$ -espacios vectoriales. Si representamos a los elementos de  $\mathbb{C}[x]_{\leq n}$  en la base  $\{1, x, x^2, \ldots, x^{n-1}\}$  y a los de  $\mathbb{C}^n$  en la base canónica, la matriz de  $DFT_n$  es

$$D(\xi_n) = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 & \cdots & 1\\ 1 & \xi_n & \xi_n^2 & \cdots & \xi_n^{n-1}\\ 1 & \xi_n^2 & \xi_n^4 & \cdots & \xi_n^{2(n-1)}\\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots\\ 1 & \xi_n^{n-1} & \xi_n^{2(n-1)} & \cdots & \xi_n^{(n-1)^2} \end{bmatrix} \in \mathbb{C}^{n \times n}.$$

Esta matriz es simétrica y de tipo Vandermonde.

La transformada discreta de Fourier es un monomorfismo, ya que un polinomio de grado menor que n está determinado por su evaluación en n puntos distintos. Como además  $\mathbb{C}[x]_{< n}$  y  $\mathbb{C}^n$  son  $\mathbb{C}$ -espacios vectoriales de la misma dimensión,  $DFT_n$  es también un isomorfismo. La inversa de  $DFT_n$ , que se denota  $IDFT_n: \mathbb{C}^n \longrightarrow \mathbb{C}[x]_{< n}$ , corresponde con la interpolación de polinomios.

Teorema 7.1. La matriz inversa de  $D(\xi_n)$  es  $\frac{1}{n}D(\xi_n^{-1})$ .

*Proof.* En lo que sigue utilizaremos índices  $0, 1, \dots, n-1$  para indicar las filas y columnas de matrices de  $n \times n$ .

$$(D(\xi_n)D(\xi_n^{-1}))_{i,j} = \sum_{k=0}^{n-1} D(\xi_n)_{i,k} D(\xi_n^{-1})_{k,j} = \sum_{k=0}^{n-1} \xi_n^{ik} \xi_n^{-kj} = 1 + \xi_n^{i-j} + \xi_n^{2(i-j)} + \dots + \xi_n^{(n-1)(i-j)}$$

Es claro que si i=j, los n sumandos son todos 1 y por lo tanto  $(D(\xi_n)D(\xi_n^{-1}))_{i,i}=n$ . Si  $i\neq j$ , tenemos la suma de una progresión geométrica de razón  $\xi_n^{i-j}$ , y entonces  $(D(\xi_n)D(\xi_n^{-1}))_{i,j}=\frac{1-\xi_n^{n(i-j)}}{1-\xi_n^{i-j}}=0$ , ya que  $\xi_n^n=1$  y  $\xi_n^{i-j}\neq 1$ . Combinando ambos resultados, obtenemos que  $D(\xi_n)D(\xi_n^{-1})=n\cdot I_{n\times n}$  y por lo tanto  $D(\xi_n)$  es invertible y su inversa es  $\frac{1}{n}D(\xi_n^{-1})$ .

Es claro que los  $\mathbb{C}$ -espacios vectoriales  $\mathbb{C}[x]_{\leq n}$  y  $\mathbb{C}[x]/\langle x^n-1\rangle$  son isomorfos, ya que en toda clase de equivalencia módulo  $x^n-1$  hay un único representante de grado menor que n. Es habitual considerar la transformada discreta de Fourier como la aplicación

$$\overline{DFT}_n: \mathbb{C}[x]/\langle x^n - 1 \rangle \longrightarrow \mathbb{C}^n$$
$$[p(x)] \mapsto (p(1), p(\xi_n), \dots, p(\xi_n^{n-1}))$$

que está bien definida, ya que el polinomio  $x^n-1$  se anula en todos los  $\xi_n^i$  con  $i=0,\ldots,n-1$ . La ventaja de esta formulación es que  $\overline{DFT}_n$  es un morfismo de anillos.

El resultado más importante desde el punto de vista computacional es el método de Cooley-Tuckey para calcular  $DFT_n(p(x))$  haciendo  $O(n \log(n))$  operaciones en  $\mathbb C$  en el caso en que n es una potencia de 2. A este algoritmo se lo llama la transformada rápida de Fourier.

Digamos que  $n=2^k$  para un cierto  $k \geq 0$ . Nuestro objetivo es implementar la función FFT(p,xi) que toma una lista de números complejos p=[p0,p1,p2,...] de longitud n=len(p) y una raíz primitiva n-ésima xi y calcula la transformada de Fourier del polinomio  $p_0 + p_1x + \cdots + p_{n-1}x^{n-1} \in \mathbb{C}[x]_{< n}$ . La función devuelve una lista [a0,a1,a2,...] de números complejos de la misma longitud que p.

El truco de Cooley-Tuckey consiste en reescribir al polinomio p(x) separando los exponentes pares de los impares. Más precisamente,

$$p(x) = p_{even}(x^2) + x \cdot p_{odd}(x^2) \tag{1}$$

con  $p_{even}, p_{odd} \in \mathbb{C}[x]_{< n/2}$ . En el código, bastará con crear dos listas p\_even y p\_odd con las entradas de p de índice par e impar, respectivamente. Además, notamos que si  $\xi \in \mathbb{C}$  es una raíz n-ésima primitiva de la unidad, entonces  $\xi^2$  es una raíz (n/2)-ésima primitiva de la unidad. Si calculamos recursivamente a\_even = FFT(p\_even, xi\*\*2) y a\_odd = FFT(p\_odd, xi\*\*2), tendremos los valores de  $p_{even}(\xi^{2i})$  y  $p_{odd}(\xi^{2i})$  para  $i=0,1,\ldots,\frac{n}{2}-1$ . Para cualquier  $i\geq\frac{n}{2}$ , los valores de  $p_{even}(\xi^{2i})$  y  $p_{odd}(\xi^{2i})$  son los mismos que ya calculamos, es decir,  $p_{even}(\xi^{2(i-n/2)})$  y  $p_{odd}(\xi^{2(i-n/2)})$ . Lo único que resta hacer es utilizar la ecuación (1) para obtener  $p(\xi^i)$  para  $i=0,1,\ldots,n-1$ . Concretamente, para cada  $i=0,1,\ldots,n/2-1$ , hay que hacer a[i] = a\_even[i] + xi\*\*i \* a\_odd[i] y a[i+n/2] = a\_even[i] - xi\*\*i \* a\_odd[i] .

```
# algoritmo de Cooley-Tuckey para calcular DFT_n(p)
 1
   \# n = len(p) debe ser una potencia de 2 y xi debe ser
 2
 3
   # una raíz n-ésima primitiva de la unidad
   def fft(p, xi):
 4
       n = len(p)
 5
 6
        if n == 1:
 7
            return p
        p_{even} = [0j] * (n//2)
 8
        p_odd = [0j] * (n//2)
 9
        for i in range (n//2):
10
11
            p_{even[i]} = p[2*i]
                      = p[2*i+1]
            p_odd[i]
12
        a_even = fft(p_even, xi**2)
13
14
        a_odd = fft(p_odd, xi**2)
        a = [0j] * n
15
        for i in range(n//2):
16
                       = a_even[i] + xi**i * a_odd[i]
17
            a[i+n//2] = a_{even}[i] - xi**i * a_{odd}[i]
18
19
        return a
20
   # esta función calcula la transformada inversa
21
22
   # utilizando que D(xi)^(-1) = 1/n * D(1/xi)
23
   def ifft(a, xi):
       n = len(a)
24
25
        p = fft(a, 1.0/xi)
26
        for i in range(n):
27
            p[i] /= n
28
        return p
```

Programa 1: fft1.py

La aplicación principal de  $DFT_n$  en álgebra computacional es para calcular el producto de dos polinomios en  $\mathbb{C}[x]$ . Supongamos que  $f, g \in \mathbb{C}[x]$  satisfacen  $\deg(f) + \deg(g) < n$ . Entonces,

$$fg = IDFT_n \left( DFT_n(f) \cdot DFT_n(g) \right),$$

donde el producto en  $\mathbb{C}^n$  se hace coordenada a coordenada. Esto funciona bien, ya que  $\overline{DFT}_n$  y  $\overline{IDFT}_n$  son morfismos de anillos y  $\deg(fg) < n$ . Por supuesto, el cálculo se hace eligiendo n una potencia de 2 mayor que  $\deg(f) + \deg(g)$  y utilizando la transformada rápida de Fourier. Esto muestra que es posible multiplicar dos polinomios en  $\mathbb{C}[x]$  en  $O(n \log n)$  operaciones en  $\mathbb{C}$ , donde  $n = \deg(f) + \deg(g)$ .

**Problema 7.1.** Definimos  $\widehat{DFT}_n: \mathbb{C}^n \to \mathbb{C}^n$  interpretando a los vectores de  $\mathbb{C}^n$  como polinomios en  $\mathbb{C}[x]_{\leq n}$ , es decir,  $\widehat{DFT}_n(v) = DFT_n(v_0 + v_1x + \cdots + v_{n-1}x^{n-1})$ . Sean  $v, w \in \mathbb{C}^n$ . Definimos la convolución v\*w como el vector de longitud n dado por  $(v*w)_i = \sum_{j=0}^{n-1} v_j w_{i-j}$ , donde los índices se entienden módulo n. Demostrar que

$$v * w = \widehat{IDFT}_n(\widehat{DFT}_n(v) \cdot \widehat{DFT}_n(w)),$$

donde el · representa el producto coordenada a coordenada.

**Problema 7.2.** Sean  $v, w \in \mathbb{C}^n$ . Definimos la negaconvolución  $v \bar{*} w \in \mathbb{C}^n$  mediante

$$(v \bar{\ast} w)_i = \sum_{j+k=i} v_j w_k - \sum_{j+k=i+n} v_j w_k.$$

En otras palabras, si se interpretan a los vectores de  $\mathbb{C}^n$  como elementos  $[v], [w] \in \mathbb{C}[x]/\langle x^n + 1 \rangle$ , la negaconvolución corresponde con el producto [v][w] en A. Sea  $\xi_{2n} \in \mathbb{C}$  una raíz 2n-ésima de la unidad y sea  $a = (1, \xi_{2n}, \xi_{2n}^2, \dots, \xi_{2n}^{n-1}) \in \mathbb{C}^n$ . Demostrar que

$$v \cdot \overline{w} = a^{-1} \cdot \widehat{IDFT}_n(\widehat{DFT}_n(a \cdot v) \cdot \widehat{DFT}_n(a \cdot w)),$$

donde el · representa el producto coordenada a coordenada.

**Problema 7.3.** Desarrollar un método recursivo (similar al de Cooley-Tuckey) para calcular  $DFT_n$  para  $n=3^k$ , separando al polinomio en tres bloques en lugar de dos.

Sea A un anillo conmutativo y sea  $\xi_n \in A$  una raíz n-ésima de la unidad tal que  $\sum_{k=0}^{n-1} \xi_n^{ik} = 0$  para  $i = 1, \ldots, n-1$ . A un  $\xi_n$  que cumple esa condición se lo llama raíz n-ésima primitiva de la unidad. En un dominio íntegro, basta con comprobar que  $\xi_n^i \neq 1$  para  $i = 1, \ldots, n-1$ , es decir, que el orden multiplicativo de  $\xi_n$  es n. Lamentablemente, eso no es suficiente para anillos conmutativos en general.

**Cuidado**: la noción de raíz primitiva de  $\mathbb{Z}/p^k\mathbb{Z}$  que vimos durante en el tema #4 no coincide exactamente con la de raíz n-ésima primitiva de la unidad en  $\mathbb{Z}/p^k\mathbb{Z}$ , aunque están muy relacionadas.

Supongamos además que el entero n, considerado como el elemento  $n \cdot 1_A$  de A, es invertible. Entonces todos los resultados de arriba, incluyendo el algoritmo de Cooley-Tuckey funcionan en A.

**Problema 7.4.** Sea  $N = p_1^{n_1} p_2^{n_2} \cdots p_k^{n_k} \ge 2$  impar, con los  $p_i$  primos distintos y  $n_i \ge 1$ .

- Demostrar que  $a \in \mathbb{Z}/N\mathbb{Z}$  es una raíz n-ésima primitiva de la unidad si y solo si  $a^n \equiv 1 \pmod{N}$  y  $\gcd(a^m 1, N) = 1$  para  $m = 1, \dots, n 1$ .
- Demostrar que una condición necesaria y suficiente para la existencia de raíces n-ésimas primitivas de la unidad en  $\mathbb{Z}/N\mathbb{Z}$  es que  $n \mid \gcd(p_1 1, p_2 1, \dots, p_k 1)$ .

**Problema 7.5.** Sea  $A = \mathbb{Z}/p\mathbb{Z}$  con  $p = 3 \cdot 2^{189} + 1$  el primo del problema 4.12. Encontrar un elemento  $\xi \in A$  de orden multiplicativo  $2^{20}$  y usarlo para implementar una función para multiplicar polinomios  $f, g \in A[x]$  de grados menores que 500000. Discutir como utilizar esa función para multiplicar polinomios en  $\mathbb{Z}[x]$  si se sabe que sus coeficientes están en  $[-2^{84}, 2^{84}]$ .

**Problema 7.6.** Sea R un dominio íntegro (en el que  $2 \cdot 1_R \neq 0_R$ ). Sean  $n, m \geq 1$  enteros y sea u una variable.

• Demostrar que

$$\gcd(u^{n} - 1, u^{m} - 1) = u^{\gcd(n,m)} - 1$$
$$\gcd(u^{n} + 1, u^{m} - 1) = \frac{u^{\gcd(2n,m)} - 1}{u^{\gcd(n,m)} - 1}$$

en el anillo de polinomios R[u].

- Demostrar que  $[u] \in R[u]/\langle u^n + 1 \rangle$  es una raíz 2n-ésima primitiva de la unidad si y sólo si n es una potencia de 2.
- Demostrar que si n es primo, entonces  $[2] \in \mathbb{Z}/(2^n-1)\mathbb{Z}$  es una raíz n-ésima primitiva. ¿Sigue siendo esto válido si se cambian los 2 por 3?
- Demostrar que si n es una potencia de 2, entonces  $[2] \in \mathbb{Z}/(2^n+1)\mathbb{Z}$  es una raíz 2n-ésima primitiva de la unidad. ¿Sigue siendo esto válido si se cambian los 2 por 3?

Ahora veremos el método de Schönhage-Strassen para multiplicar polinomios en R[x]. Este método toma un entero  $n=2^k\geq 1$  y dos polinomios  $f,g\in R[x]$  de grado menor que n y y calcula  $[f]\cdot [g]$  en  $R[x]/\langle x^n+1\rangle$ , es decir, obtiene un polinomio  $h\in R[x]$  tal que  $h\equiv fg\pmod{x^n+1}$  y  $\deg(h)< n$ . En el caso de que  $\deg(f)+\deg(g)< n$ , entonces h=fg en R[x], es decir, el método de Schönhage-Strassen puede utilizarse para multiplicar polinomios como caso particular.

Sean  $n_1 = 2^{k_1} \ge 1$  y  $n_2 = 2^{k_2} \ge 1$  tales que  $n = n_1 n_2$  y  $2n_1 \ge n_2$ , es decir,  $k_1 + k_2 = k$  y  $1 + k_1 \ge k_2$ . Tomamos a los polinomios f y g y los reescribimos del siguiente modo

$$f = f_0(x) + f_1(x)x^{n_1} + f_2(x)x^{2n_1} + \dots + f_{n_2-1}(x)x^{(n_2-1)n_1},$$
  

$$g = g_0(x) + g_1(x)x^{n_1} + g_2(x)x^{2n_1} + \dots + g_{n_2-1}(x)x^{(n_2-1)n_1},$$

donde  $\deg(f_i)$ ,  $\deg(g_i) < n_1$  para todo  $i = 0, 1, \ldots, n_2 - 1$ . Sea  $A = R[u]/\langle u^{2n_1} + 1 \rangle$ . Definimos los polinomios  $\tilde{f}, \tilde{g} \in A[y]$  del siguiente modo

$$\tilde{f} = [f_0(u)] + [f_1(u)]y + [f_2(u)]y^2 + \dots + [f_{n_2-1}(u)]y^{n_2-1},$$

$$\tilde{g} = [g_0(u)] + [g_1(u)]y + [g_2(u)]y^2 + \dots + [g_{n_2-1}(u)]y^{n_2-1}.$$

Calculamos el  $\tilde{h} = \tilde{f}\tilde{g} \mod y^{n_2} + 1$ , haciendo una negaconvolución con  $\xi_{2n_2} = [u^{2n_1/n_2}]$ . Esto es posible, ya que [u] es una raíz  $4n_1$ -ésima primitiva de la unidad de A y por lo tanto  $[u^{2n_1/n_2}]$  es una raíz  $2n_2$ -ésima primitiva de la unidad. Esto requiere  $O(n_2\log(n_2))$  operaciones de suma, resta y multiplicación por potencias de [u] en A, cada una de las cuales tiene una complejidad aritmética  $O(n_1)$  en R. Además se necesitan hacer  $n_2$  productos en A, para lo que habrá que invocar al método recursivamente. Finalmente, hay que reconstruir el resultado final en R[x] teniendo

$$\tilde{h} = \tilde{f}\tilde{g} \bmod y^{n_2} + 1 = [h_0(u)] + [h_1(u)]y + [h_2(u)]y^2 + \dots + [h_{n_2-1}(u)]y^{n_2-1}$$
(2)

con los  $deg(h_i) < 2n_1$  para  $i = 0, 1, \dots, n_2 - 1$ . Afirmamos que será

$$h = fg \bmod x^n + 1 = h_0(x) + h_1(x)x^{n_1} + h_2(x)x^{2n_1} + \dots + h_{n_2-1}(x)x^{(n_2-1)n_1} \bmod x^n + 1$$
 (3)

y que para hacer esto sólo se necesitan hacer n sumas y restas en R. En total, el método requiere

$$MultSS(n) \le Cn \log(n_2) + n_2 MultSS(2n_1)$$
 (4)

operaciones aritméticas en R, para una cierta constante C > 0.

Cuando k es par, podemos tomar  $k_1 = k_2 = \frac{k}{2}$ , y en caso contrario, es decir, cuando k es impar,  $k_1 = \frac{k-1}{2}$  y  $k_2 = \frac{k+1}{2}$ . Haciendo esto, y resolviendo la recursión (4) nos queda que

$$MultSS(n) \le Dn \log(n) \log(\log(n))$$
 (5)

para una cierta constante D > 0. En efecto, suponiendo que ya tuvieramos la desigualdad (5) demostrada para los valores menores que n, podemos usar (4) y nos queda

$$\begin{aligned} \operatorname{MultSS}(n) &\leq C n \log(n_2) + n_2 D 2 n_1 \log(2n_1) \log(\log(2n_1)) \\ &\leq C n \log(\sqrt{2n}) + 2 D n \log(2\sqrt{n}) \log(\log(2\sqrt{n})) \\ &= \frac{C}{2} n \log(n) + \frac{C}{2} n + D n \log(n) \log\left(\frac{1}{2}\log(n)\right) + D n \log\left(\frac{1}{2}\log(n)\right) \\ &= D n \log(n) \log(\log(n)) - \left(D - \frac{C}{2}\right) n - \left(D - \frac{C}{2}\right) n \log(n) + D n \log(\log(n)) \\ &\leq D n \log(n) \log(\log(n)) \end{aligned}$$

para n suficientemente grande (suponiendo que D > C/2).

Solo resta probar que la fórmula (3) es correcta. Para eso, partimos de la ecuación (2) que nos dice que

$$[h_i(u)] = \sum_{j+k=i} [f_j(u)][g_k(u)] - \sum_{j+k=i+n_2} [f_j(u)][g_k(u)]$$

para todo  $i = 0, 1, ..., n_2 - 1$ . Como  $\deg(f_j), \deg(g_k) < n_2$  y estamos tomando clases módulo  $u^{2n_2} + 1$ , resulta que

$$h_i(u) = \sum_{j+k=i} f_j(u)g_k(u) - \sum_{j+k=i+n_2} f_j(u)g_k(u)$$

para todo  $i = 0, 1, \ldots, n_2 - 1$ . Por lo tanto,

$$\sum_{i=0}^{n_2-1} h_i(x) x^{in_1} = \sum_{0 \le j+k < n_2} f_j(x) g_k(x) x^{(j+k)n_1} - \sum_{n_2 \le j+k < 2n_2} f_j(x) g_k(x) x^{(j+k-n_2)n_1}$$

$$\equiv \sum_{0 \le j+k < 2n_2} f_j(x) g_k(x) x^{(j+k)n_1} \equiv fg \equiv h \pmod{x^n+1}.$$

Eso concluye la demostración de la correctitud del método.

Una de las principales ventajas del método de Schönhage-Strassen para multiplicar polinomios en R[x] es que no se necesita que R tenga raíces de la unidad. El precio que se paga, comparado con la multiplicación en  $\mathbb{C}[x]$  usando transformadas de Fourier, es un factor  $\log(\log(n))$  en la complejidad. Por otra parte, el cálculo que hicimos sobre la complejidad sólo tiene en cuenta la cantidad de operaciones aritméticas en R y no el tamaño de sus operandos. Esto lo hace ideal para trabajar en anillos R en los que el tamaño de sus elementos sea constante (los cuerpos finitos).

**Problema 7.7.** Implementar la función mult\_pol\_mod(f,g,p) que tome un primo  $p \neq 2$  y dos polinomios  $f,g \in (\mathbb{Z}/p\mathbb{Z})[x]$ , representados por la lista de sus coeficientes, y que calcule su producto. Para esto, implementar una función recursiva mult\_ss\_mod(f,g,k,p) que tome  $[f],[g] \in (\mathbb{Z}/p\mathbb{Z})[x]/\langle x^{2^k}+1\rangle$  y calcule su producto aplicando el método de Schönhage-Strassen.

La misma idea que vimos para multiplicar polinomios en R[x] puede usarse para multiplicar enteros. Se puede probar que es posible calcular productos en  $\mathbb{Z}/\langle 2^n+1\rangle$  con  $n=2^k$  en  $O(n\log(n)\log(\log(n)))$  operaciones binarias. Sólo hay que tener cuidado de tomar  $A=\mathbb{Z}/\langle 2^{2n_1+\log(n_2)}+1\rangle$  para que la demostración  $(2)\Rightarrow(3)$  funcione bien. Haciendo esto queda una recursión similar a (4),

$$\text{MultSS}_{\mathbb{Z}}(n) \leq Cn \log(n_2) + n_2 \text{MultSS}_{\mathbb{Z}}(2n_1 + \log(n_2))$$

pero su solución sigue siendo de tipo  $O(n \log(n) \log(\log(n)))$ .

**Problema 7.8.** Sean  $a,b \in [0,2^{2^{20}}]$  enteros. Mostrar como el método de Schönhage-Strassen reduce el problema de calcular ab a hacer  $2^{10}$  productos de enteros en  $[0,2^{2^{10}+10}]$ . Implementar la función mult\_enteros\_ss\_20(a,b) que aplique ese procedimiento. Esta función NO debe ser recursiva e internamente sólo puede usar el operador de multiplicación  $2^{10}$  veces y con enteros en el rango  $[0,2^{1034}]$ . Todas las demás operaciones deben ser +, -, << y >>.

El método de Cooley-Tuckey para calcular  $DFT_n$  con  $n=2^k$  puede interpretarse como el producto de matrices

$$D(\xi_n) = \begin{bmatrix} I & I \\ I & -I \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} I & 0 \\ 0 & E(\xi_n) \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} D(\xi_{n/2}) & 0 \\ 0 & D(\xi_{n/2}) \end{bmatrix} \cdot P_n$$

donde  $P_n$  es la matriz de permutación que manda los índices pares  $0, 2, 4, \ldots$  en  $0, 1, 2, \ldots$  y los impares  $1, 3, 5, \ldots$  en  $\frac{n}{2}, \frac{n}{2} + 1, \ldots$  y  $E(\xi_n)$  es la matriz diagonal de las primeras  $\frac{n}{2}$  potencias de  $\xi_n$ . Dado que la matriz  $D(\xi_n)$  es simétrica, también tenemos que

$$D(\xi_n) = P_n^{-1} \cdot \left[ \begin{array}{cc} D(\xi_{n/2}) & 0 \\ 0 & D(\xi_{n/2}) \end{array} \right] \cdot \left[ \begin{array}{cc} I & 0 \\ 0 & E(\xi_n) \end{array} \right] \cdot \left[ \begin{array}{cc} I & I \\ I & -I \end{array} \right].$$

Aplicando esta fórmula recursivamente, nos queda

$$D(\xi_{n}) = P_{n}^{-1} \cdot \begin{bmatrix} P_{n/2}^{-1} & 0 \\ 0 & P_{n/2}^{-1} \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} D(\xi_{n/4}) & 0 & 0 & 0 \\ 0 & D(\xi_{n/4}) & 0 & 0 \\ 0 & 0 & D(\xi_{n/4}) & 0 \\ 0 & 0 & 0 & D(\xi_{n/4}) \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} I & 0 & 0 \\ 0 & E(\xi_{n/2}) & 0 & 0 \\ 0 & 0 & I & 0 \\ 0 & 0 & 0 & E(\xi_{n/2}) \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} I & I & 0 & 0 \\ I & -I & 0 & 0 \\ 0 & 0 & I & I \\ 0 & 0 & I & -I \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} I & 0 \\ 0 & E(\xi_{n}) \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} I & I \\ I & -I \end{bmatrix}$$

$$(6)$$

y así podríamos continuar k veces hasta que quede una diagonal de  $D(\xi_1)$ , es decir, la matriz identidad.

Esa fórmula para  $D(\xi_n)$  permite implementar una versión iterativa de la transformada rápida de Fourier que opera "in-place".

```
def fft_in_place(p, xi):
 1
 2
        n = len(p)//2
 3
        d = 1
        while n >= 1:
 4
            for i in range(d):
 5
                for j in range(n):
 6
 7
                     x = p[2*n*i+j]
 8
                     y = p[2*n*i+j+n]
                     p[2*n*i+j] = x+y
 9
10
                     p[2*n*i+j+n] = x-y
11
            for i in range(d):
12
                 for j in range(n):
                     p[2*n*i+j+n] *= xi**(j*d)
13
            n //= 2
14
15
            d *= 2
16
17
   def ifft_in_place(p, xi):
        d = len(p)//2
18
        n = 1
19
        while d >= 1:
20
            for i in range(d):
21
22
                for j in range(n):
                    p[2*n*i+j+n] /= xi**(j*d)
23
            for i in range(d):
24
25
                for j in range(n):
26
                     x = p[2*n*i+j]
                     y = p[2*n*i+j+n]
27
                     p[2*n*i+j] = 0.5*(x+y)
28
29
                     p[2*n*i+j+n] = 0.5*(x-y)
30
            d //= 2
31
```

Programa 2: fft2.py

Por supuesto, las funciones fft\_in\_place(p, xi) y ifft\_in\_place(p, xi) no devuelven ningún resultado, ya que modifican a las propias entradas de la lista p. Es importante notar que estas funciones producen la transforma de Fourier desordenada. El código no aplica ninguna de las permutaciones que aparecen en la fórmula (6).

Problema 7.9. Demostrar que la entrada i-ésima del resultado de aplicar fft\_in\_place(p, xi) es la coordenada  $\sigma(i)$ -ésima de  $DFT_n(p)$ , donde  $\sigma(i)$  es el número cuya representación binaria es la de i escrita al revés.