

- Transformada de Fourier Discreta Definiciones Expresión Matricial
- Convolución
   Definición
   Ejemplo
   Transformada Bidimensional
- 3 Quantum Computing ¿Para qué sirve Quantum Computing? ¿Cómo calcula un ordenador cuántico? Transformada de Fourier Cuántica

# Transformada de Fourier (Continua)

Sea  $f \in L_1(\mathbb{R})$ . Recordemos que la transformada de Fourier de f viene dada por

$$\widehat{f}(\omega) = \int_{-\infty}^{\infty} e^{-i\omega t} f(t) dt$$

# **Aproximación**

$$\widehat{f}(\omega) \approx \int_{a}^{b} e^{-i\omega t} f(t) dt$$

$$\widehat{f}(\omega) \approx \sum_{k=0}^{N-1} f(t_k) e^{-i\omega t_k} (t_{k+1} - t_k)$$

con  $\{a=t_0 < t_1 < ... < t_{N-1} = b\}$ , una partición del intervalo [a,b]

# Transformada de Fourier (Continua)

Sea  $f \in L_1(\mathbb{R})$ . Recordemos que la transformada de Fourier de f viene dada por

$$\widehat{f}(\omega) = \int_{-\infty}^{\infty} e^{-i\omega t} f(t) dt$$

# **Aproximación**

$$\widehat{f}(\omega) \approx \int_{a}^{b} e^{-i\omega t} f(t) dt$$

$$\widehat{f}(\omega) \approx \sum_{k=0}^{N-1} f(t_k) e^{-i\omega t_k} (t_{k+1} - t_k)$$

con  $\{a = t_0 < t_1 < ... < t_{N-1} = b\}$ , una partición del intervalo [a, b]

## No nos perdamos en los detalles

Para  $\Delta t = (b-a)/N$  tenemos que  $t_k = a + k\Delta t$ ,  $k \in \{0, 1, ..., N-1\}$ . Notando  $\phi$  a la aproximación de  $\hat{f}$ 

$$\phi(\omega) = \sum_{k=0}^{N-1} f(t_k) e^{-i\omega t_k} \Delta t = e^{i\omega a} \sum_{k=0}^{N-1} f(t_k) e^{-i\omega k(b-a)/N} \Delta t.$$

Finalmente, si  $\omega_n = 2\pi n/(b-a)$ 

$$\phi(\omega_n) = e^{i\omega_n a} \sum_{k=0}^{N-1} f(t_k) e^{-i2\pi nk/N} \Delta t,$$

### Definición

Dada  $f : \mathbb{R} \longrightarrow \mathbb{C}$  una función se define la *Transformada de Fourier Discreta de f* como la aplicación  $Df : \mathbb{Z} \longrightarrow \mathbb{C}$  donde,

$$Df(n) = \sum_{k=0}^{N-1} f(t_k) e^{-i2\pi nk/N},$$

Notando  $\zeta_N = e^{2\pi i/N}$ , se tiene

$$Df(n) = \sum_{k=0}^{N-1} f(t_k) \zeta_N^{-nk}.$$

#### Nota

Nosotros trabajaremos con la Transformada de Fourier Discreta sin normalizar salvo en el caso de la Transformada de Fourier Cuántica Cuando no haya riesgo de confusión escribiremos  $\zeta$  en lugar de  $\zeta_N$ .

#### Definición

Dada  $f : \mathbb{R} \longrightarrow \mathbb{C}$  una función se define la *Transformada de Fourier Discreta de f* como la aplicación  $Df : \mathbb{Z} \longrightarrow \mathbb{C}$  donde,

$$Df(n) = \sum_{k=0}^{N-1} f(t_k) e^{-i2\pi nk/N},$$

Notando  $\zeta_N = e^{2\pi i/N}$ , se tiene

$$Df(n) = \sum_{k=0}^{N-1} f(t_k) \zeta_N^{-nk}.$$

#### Nota

Nosotros trabajaremos con la Transformada de Fourier Discreta sin normalizar salvo en el caso de la Transformada de Fourier Cuántica. Cuando no haya riesgo de confusión escribiremos  $\zeta$  en lugar de  $\zeta_N$ .

# Supondremos que f está definida en el conjunto $\{0, 1, ..., N-1\}$

$$f: \quad \mathbb{Z}_N \longrightarrow \quad \mathbb{C}$$
 $k + N\mathbb{Z} \longmapsto f(k)$ 

La Transformada de Fourier Discreta (DFT) de  $f: \mathbb{Z}_N \to \mathbb{C}$  es la aplicación  $D_N f: \mathbb{Z}_N \to \mathbb{C}$  dada por

$$D_N f(n) = \sum_{k=0}^{N-1} f(k) e^{-2\pi i n k/N}$$

Cuando no haya riesgo de confusión escribiremos Df en lugar de  $D_N f$ .

## Discretización

Supondremos que f está definida en el conjunto  $\{0, 1, ..., N-1\}$ 

$$f: \mathbb{Z}_N \longrightarrow \mathbb{C}$$
  
 $k + N\mathbb{Z} \longmapsto f(k)$ 

La Transformada de Fourier Discreta (DFT) de  $f: \mathbb{Z}_N \to \mathbb{C}$  es la aplicación  $D_N f: \mathbb{Z}_N \to \mathbb{C}$  dada por

$$D_N f(n) = \sum_{k=0}^{N-1} f(k) e^{-2\pi i n k/N}$$

Cuando no haya riesgo de confusión escribiremos Df en lugar de  $D_N f$ .

#### Vectores

$$Df(n) = \sum_{k=0}^{N-1} f(t_k) \zeta^{-nk}, \text{ con } \zeta = e^{2\pi i/N}$$

Podemos ver la función f y su trasformada Df como vectores

$$Df = \begin{pmatrix} Df(0) \\ \vdots \\ Df(N-1) \end{pmatrix}, \quad f = \begin{pmatrix} f(0) \\ \vdots \\ f(N-1) \end{pmatrix}$$

#### Matriz

Definimos la matriz

$$M_{N} = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 & \cdots & 1 \\ 1 & \zeta^{-1} & \zeta^{-2} & \cdots & \zeta^{-(N-1)} \\ 1 & \zeta^{-2} & \zeta^{-4} & \cdots & \zeta^{-2(N-1)} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 1 & \zeta^{-(N-1)} & \zeta^{-2(N-1)} & \cdots & \zeta^{-(N-1)^{2}} \end{pmatrix}$$

# Matriz simplificada

A partir de la definición de DFT es fácil ver que  $Df = M_N f$ . Como  $\zeta^N = 1$ , obtenemos

$$M_{N} = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 & \dots & 1 \\ 1 & \overline{\zeta} & \overline{\zeta}^{2} & \cdots & \overline{\zeta}^{N-1} \\ 1 & \overline{\zeta}^{2} & \overline{\zeta}^{4} & \cdots & \overline{\zeta}^{N-2} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 1 & \overline{\zeta}^{N-1} & \overline{\zeta}^{N-2} & \cdots & \overline{\zeta} \end{pmatrix}$$

## Vandermonde

Nótese que  $M_N$  es una matriz de Vardenmonde.

$$V(x_0,...,x_n) = \begin{pmatrix} 1 & x_0 & x_0^2 & \dots & x_0^n \\ 1 & x_1 & x_1^2 & \dots & x_1^n \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 1 & x_n & x_n^2 & \dots & x_n^n \end{pmatrix}$$

## Determinante

En nuestro caso, para la matriz  $M_N$ ,  $x_k = \overline{\zeta}^k \quad \forall k \in \{0, ..., N-1\}$ . Recordemos que el determinante de una matriz de Vandermonde es  $\prod_{i>j} (x_i - x_j)$ .

$$\det(M_N) = \prod_{i>j} (\zeta^{-i} - \zeta^{-j}),$$

que es distinto de 0 ya que  $\zeta^{-i} \neq \zeta^{-j}$  para todo  $i \neq j$ .

## Vandermonde

Nótese que  $M_N$  es una matriz de Vardenmonde.

$$V(x_0,...,x_n) = \begin{pmatrix} 1 & x_0 & x_0^2 & \dots & x_0^n \\ 1 & x_1 & x_1^2 & \dots & x_1^n \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 1 & x_n & x_n^2 & \dots & x_n^n \end{pmatrix}$$

#### Determinante

En nuestro caso, para la matriz  $M_N$ ,  $x_k = \overline{\zeta}^k \quad \forall k \in \{0, ..., N-1\}$ . Recordemos que el determinante de una matriz de Vandermonde es  $\prod_{i>j} (x_i - x_j)$ .

$$\det(M_N) = \prod_{i>i} (\zeta^{-i} - \zeta^{-j}),$$

que es distinto de 0 ya que  $\zeta^{-i} \neq \zeta^{-j}$  para todo  $i \neq j$ .

## Teorema de Inversión

## **Teorema**

Sea  $f: \mathbb{Z}_N \to \mathbb{C}$ , con Transformada de Fourier Discreta dada por

$$Df(n) = \sum_{k=0}^{N-1} f(k) e^{-2\pi i n k/N} = \sum_{k=0}^{N-1} f(k) \zeta^{-kn},$$

Entonces, se tiene que

$$f(n) = \frac{1}{N} \sum_{k=0}^{N-1} Df(k) e^{2\pi i n k/N} = \frac{1}{N} \sum_{k=0}^{N-1} Df(k) \zeta^{kn}.$$

#### Definición

Definimos para cada  $j \in \{0,\ldots,N-1\}$  la función  $\zeta_j:\mathbb{Z}_N \to \mathbb{C}$  dada por  $\zeta_j(m) = \zeta^{-jm}$  para todo  $m \in \{0,1,\ldots,N-1\}$ . Al igual que con f y Df podemos ver esta familia de funciones como los vectores

$$\zeta_j = (1, \zeta^{-j}, \zeta^{-2j}, \dots, \zeta^{-(N-1)j}).$$

## Lema

Sea  $N \in \mathbb{N}$  con  $N \ge 2$ . Consideremos las raíces N-ésimas de la unidad dadas por  $\zeta^m = \mathrm{e}^{2\pi \mathrm{i} m/N}$  para  $m \in \{1, 2, \dots, N-1\}$ . Entonces

$$\sum_{k=0}^{N-1} \zeta^k = 0.$$

#### Lema

El conjunto  $\{\zeta_j/\sqrt{N}: j=0,\ldots,N-1\}$  es una base ortonormal de  $L_1(\mathbb{Z}_N)$ .

## Lema

Sea  $N \in \mathbb{N}$  con  $N \ge 2$ . Consideremos las raíces N-ésimas de la unidad dadas por  $\zeta^m = e^{2\pi i m/N}$  para  $m \in \{1, 2, ..., N-1\}$ . Entonces

$$\sum_{k=0}^{N-1} \zeta^k = 0.$$

## Lema

El conjunto  $\{\zeta_j/\sqrt{N}: j=0,\ldots,N-1\}$  es una base ortonormal de  $L_1(\mathbb{Z}_N)$ .

Puesto que  $L_1(\mathbb{Z}_N)$  es un espacio de dimensión N basta probar que para cualquier pareja  $k, j \in \{0, 1, ..., N-1\}$  se verifica

$$\langle \frac{1}{\sqrt{N}} \zeta_j, \frac{1}{\sqrt{N}} \zeta_k \rangle = \delta_{kj}.$$

En efecto, nótese que

$$\langle \frac{1}{\sqrt{N}} \zeta_j, \frac{1}{\sqrt{N}} \zeta_k \rangle = \frac{1}{N} \langle \zeta_j, \zeta_k \rangle = \frac{1}{N} \sum_{n=0}^{N-1} \zeta_j(n) \overline{\zeta_k(n)} = \frac{1}{N} \sum_{n=0}^{N-1} \zeta^{(k-j)n}.$$

## Demostración del lema

Si j = k tenemos que,

$$\frac{1}{N} \sum_{n=0}^{N-1} \zeta^{(k-j)n} = \frac{1}{N} \sum_{n=0}^{N-1} \zeta^0 = 1.$$

Si  $j \neq k$  entonces por el Lema anterior para m = k - j obtenemos

$$\frac{1}{N}\sum_{n=0}^{N-1}\zeta^{(k-j)n}=\frac{1}{N}\sum_{n=0}^{N-1}(\zeta^m)^n=0.$$

Los vectores  $\zeta_i/\sqrt{N}$ ,  $i \in \{0,\dots,N-1\}$ , en  $L_1(\mathbb{Z}_N)$  son las filas de la matriz  $\left(1/\sqrt{N}\right)M_N = (\zeta_k(j)) = (\overline{\zeta}^{kj})$ , esto es,

$$M_{N} = \begin{pmatrix} \zeta_{0} \\ \zeta_{1} \\ \vdots \\ \zeta_{N-1} \end{pmatrix}.$$

Se tiene que  $\zeta_k(j) = \overline{\zeta}^{kj} = \overline{\zeta}^{jk} = \zeta_j(k)$ . Por tanto, se sigue que la matriz  $M_N$  es simétrica.

$$M_{N}M_{N}^{*} = \begin{pmatrix} N & 0 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & N & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & 0 & N & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & \cdots & N \end{pmatrix} = N\mathbf{I}$$

Por tanto, despejando la matriz inversa de la expresión anterior y multiplicando a la izquierda por la matriz inversa de  $M_N$ , que existe pues  $M_N$  tiene determinante no nulo, nos queda

$$\frac{1}{N}M_N^*=M_N^{-1}.$$

Finalmente, como  $Df = M_N f$ , se obtiene:

$$f = M_N^{-1} D f = \frac{1}{N} M_N^* D f$$

$$f(n) = \frac{1}{N} \sum_{k=0}^{N-1} Df(k) \zeta^{kn}.$$

Por tanto, despejando la matriz inversa de la expresión anterior y multiplicando a la izquierda por la matriz inversa de  $M_N$ , que existe pues  $M_N$  tiene determinante no nulo, nos queda

$$\frac{1}{N}M_N^*=M_N^{-1}.$$

Finalmente, como  $Df = M_N f$ , se obtiene:

$$f = M_N^{-1} D f = \frac{1}{N} M_N^* D f$$

$$f(n) = \frac{1}{N} \sum_{k=0}^{N-1} Df(k) \zeta^{kn}.$$

- Transformada de Fourier Discreta Definiciones Expresión Matricial
- 2 Convolución Definición Ejemplo Transformada Bidimensional
- Quantum Computing ¿Para qué sirve Quantum Computing? ¿Cómo calcula un ordenador cuántico? Transformada de Fourier Cuántica

# Convolución Continua

## Definición

Sean  $f,g\in L_1(\mathbb{R}^N)$  se define la convolución de f y g como la función  $f*g\in L_1(\mathbb{R}^N)$  dada por

$$(f*g)(x) = \int_{\mathbb{R}^N} f(y)g(x-y)dy$$

para todo  $k \in \mathbb{R}^N$ .

# Convolución Discreta

## Definición

Sean  $f,g\in L_1(\mathbb{Z}_N)$  se define la convolución de f y g como la función  $f*g\in L_1(\mathbb{Z}_N)$  dada por

$$(f*g)(k) = \sum_{j=0}^{N-1} f(j)g(k-j)$$

para todo  $k \in \mathbb{Z}_N$ .

Sean  $f,g,h \in L_1(\mathbb{Z}_N)$ . Se verifican las siguientes afirmaciones:

- **1** f \* g = g \* f;
- 2 f \* (g \* h) = (f \* g) \* h;
- 3  $a(f*g) = (af)*g con a \in \mathbb{R};$

Sean  $f, g, h \in L_1(\mathbb{Z}_N)$ . Se verifican las siguientes afirmaciones:

- **1** f \* g = g \* f;
- **2** f \* (g \* h) = (f \* g) \* h;
- 3  $a(f*g) = (af)*g con a \in \mathbb{R};$

Sean  $f, g, h \in L_1(\mathbb{Z}_N)$ . Se verifican las siguientes afirmaciones:

**1** 
$$f * g = g * f$$
;

2 
$$f*(g*h) = (f*g)*h;$$

3 
$$a(f*g) = (af)*g con a \in \mathbb{R};$$

**4** 
$$f * (g + h) = f * g + f * h$$

Sean  $f, g, h \in L_1(\mathbb{Z}_N)$ . Se verifican las siguientes afirmaciones:

- **1** f \* g = g \* f;
- 2 f\*(g\*h) = (f\*g)\*h;
- 3  $a(f*g) = (af)*g \text{ con } a \in \mathbb{R};$
- **4** f \* (g + h) = f \* g + f \* h.

Definición

## **Teorema**

Para  $f,g \in L_1(\mathbb{Z}_N)$  se verifica que D(f\*g)(n) = Df(n)Dg(n) para todo  $n \in \mathbb{Z}_N$ .

Sea  $n \in \mathbb{Z}_N$ . Tenemos que

$$D(f*g)(n) = \sum_{k=0}^{N-1} f*g(k)e^{-2\pi ikn/N} = \sum_{k=0}^{N-1} f*g(k)\zeta^{-kn}$$

$$= \sum_{k=0}^{N-1} \left(\sum_{j=0}^{N-1} f(j)g(k-j)\right)\zeta^{-kn} = \sum_{j=0}^{N-1} f(j)\left(\sum_{k=0}^{N-1} g(k-j)\zeta^{-kn}\right)$$

$$= \sum_{j=0}^{N-1} f(j)\zeta^{jn}\left(\sum_{k=0}^{N-1} g(k-j)\zeta^{-(k-j)n}\right) = Df(n)Dg(n).$$

Sea  $n \in \mathbb{Z}_N$ . Tenemos que

$$D(f * g)(n) = \sum_{k=0}^{N-1} f * g(k) e^{-2\pi i k n/N} = \sum_{k=0}^{N-1} f * g(k) \zeta^{-kn}$$

$$= \sum_{k=0}^{N-1} \left( \sum_{j=0}^{N-1} f(j) g(k-j) \right) \zeta^{-kn} = \sum_{j=0}^{N-1} f(j) \left( \sum_{k=0}^{N-1} g(k-j) \zeta^{-kn} \right)$$

$$= \sum_{j=0}^{N-1} f(j) \zeta^{jn} \left( \sum_{k=0}^{N-1} g(k-j) \zeta^{-(k-j)n} \right) = Df(n) Dg(n).$$

¡Sin usar ningún teorema de tipo Fubini!

# Una sorpresa

No existe la unidad para la convolución cuando trabajábamos en  $L_1(\mathbb{R}^n)$ . En nuestro caso,  $L_1(\mathbb{Z}_N)$  si que tenemos una función que actúa como unidad:

$$e(k)=(1,0,\ldots,0),$$

con la que tenemos simplemente aplicando la definición que  $f * e = f \quad \forall f \in L_1(\mathbb{Z}_N)$ .

No existe la unidad para la convolución cuando trabajábamos en  $L_1(\mathbb{R}^n)$ . En nuestro caso,  $L_1(\mathbb{Z}_N)$  si que tenemos una función que actúa como unidad:

$$e(k)=(1,0,\ldots,0),$$

con la que tenemos simplemente aplicando la definición que  $f * e = f \quad \forall f \in L_1(\mathbb{Z}_N).$ 

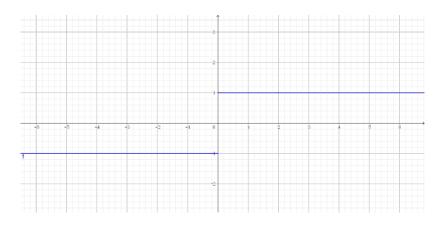
$$(f*g)(k) = \sum_{j=0}^{N-1} f(j)g(k-j)$$

No existe la unidad para la convolución cuando trabajábamos en  $L_1(\mathbb{R}^n)$ . En nuestro caso,  $L_1(\mathbb{Z}_N)$  si que tenemos una función que actúa como unidad:

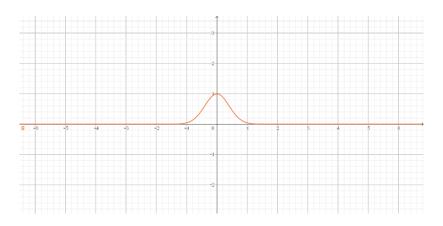
$$e(k)=(1,0,\ldots,0),$$

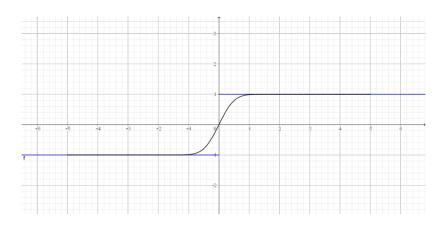
con la que tenemos simplemente aplicando la definición que  $f * e = f \quad \forall f \in L_1(\mathbb{Z}_N)$ .

$$(f*e)(k) = \sum_{j=0}^{N-1} f(j)e(k-j)$$

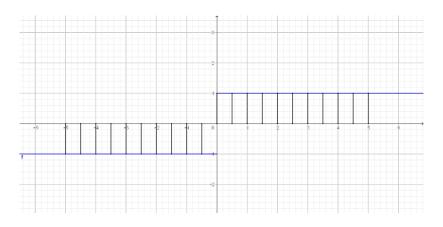


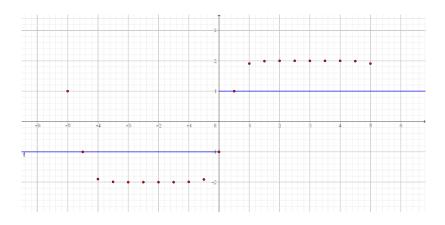
Ejemplo





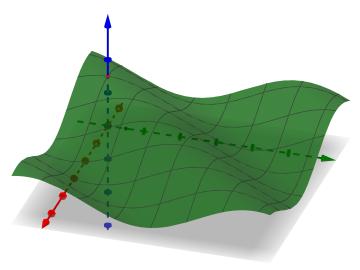
Ejemplo



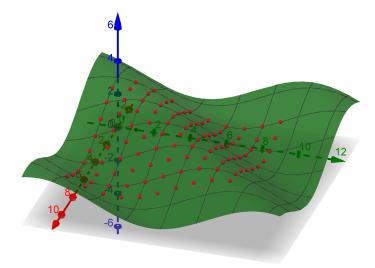


Transformada Bidimensional

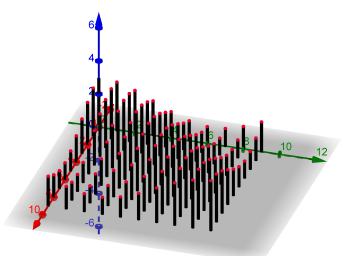
### Transformada Bidimensional



## Transformada Bidimensional



### Transformada Bidimensional



#### Notación matricial

Vemos a las funciones como matrices:

$$(f) = \begin{pmatrix} f(0,0) & f(0,1) & \dots & f(0,N-1) \\ f(1,0) & f(1,1) & \dots & f(1,N-1) \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ f(N-1,0) & f(N-1,1) & \dots & f(N-1,N-1) \end{pmatrix}$$

#### Definición

$$N_1,N_2\in\mathbb{N},\;\zeta_{N_1}=e^{2\pi i/N_1}\;\mathrm{y}\;\zeta_{N_2}=e^{2\pi i/N_2}.$$

$$Df(n_1, n_2) = \sum_{k_1=0}^{N_1-1} \sum_{k_2=0}^{N_2-1} f(k_1, k_2) \zeta_{N_1}^{-n_1 k_1} \zeta_{N_2}^{-n_2 k_2}$$

$$n_1 \in \{0, 1, \dots, N_1 - 1\} \text{ y } n_2 \in \{0, 1, \dots, N_2 - 1\}$$

### Notación matricial

$$(Df) = \begin{pmatrix} Df(0,0) & Df(0,1) & \dots & Df(0,N-1) \\ Df(1,0) & Df(1,1) & \dots & Df(1,N-1) \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ Df(N-1,0) & Df(N-1,1) & \dots & Df(N-1,N-1) \end{pmatrix}$$

Así, las expresiones matriciales para el caso de dos dimensiones  $N \times N$  vienen dadas por:

$$(Df) = M_N(f)M_N,$$

de donde podemos deducir el teorema de inversión.

### Teorema de Inversión

$$(f) = \frac{1}{N^2} M_N^*(Df) M_N^*$$

### Demostración.

$$\frac{1}{N^2}M_N^*(Df)M_N^* = \frac{1}{N^2}M_N^*M_N(f)M_NM_N^* = \frac{N}{N^2}(f)N = f$$

#### Definición

Sean así  $f,g \in L_1(\mathbb{Z}_N^2)$  definimos su producto de convolución como sigue:

$$f * g(k_1, k_2) = \sum_{j_1=0, j_2=0}^{N-1} f(j_1, j_2) g(k_1 - j_1, k_2 - j_2) \quad \forall k_1, k_2 \in \mathbb{Z}_N.$$

#### **Teorema**

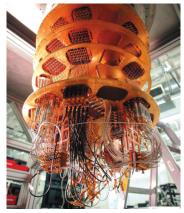
Para  $f, g \in L_1(\mathbb{Z}_N^2)$  se verifica que D(f \* g)(m, n) = Df(m, n)Dg(m, n),  $\forall m, n \in Z_N$ 

- Transformada de Fourier Discreta Definiciones Expresión Matricial
- Definición

  Ejemplo

  Transformada Bidimensional
- Quantum Computing ¿Para qué sirve Quantum Computing? ¿Cómo calcula un ordenador cuántico? Transformada de Fourier Cuántica

# Quantum Computing no es ciencia ficción



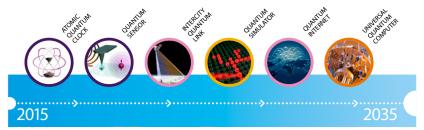


Google

**IBM** 

¡Ya existen ordenadores cuánticos!

# Quantum Technologies Timeline



### Investigación en Quantum Computing:

- Desarrollo y construcción de ordenadores cuánticos Física e ingeniería A
- 2 ¿ Qué puede calcular un ordenador cuántico de forma eficiente? – Informática Teórica ⊂ Matemáticas ♥



# ¿Por qué es importante?

#### Teorema

DFT

Todo algoritmo clásico puede ser simulado con igual eficiencia en un ordenador cuántico.

Se cree que la computación cuántica es más potente que la clásica.

### Problema de la factorización de enteros

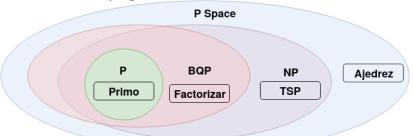
Dado  $N \in \mathbb{Z}$ , calcula la descomposición en factores primos de N. El mejor algoritmo clásico conocido realiza  $\theta(\exp(n^{1/3}\log^{2/3}n))$  operaciones, donde  $n = \log_2 N$ .

# Teorema (Algoritmo de Shor)

Existe un algoritmo cuántico para factorizar números enteros que utiliza como mucho  $\theta(n^4)$  "operaciones cuánticas", donde  $n = \log_2 N$ .

### ¿Para qué sirve Quantum Computing?

## Teoría de la Complejidad Cuántica



¡La criptografía actual se basa en que no podemos factorizar un número en un tiempo razonable!

Tiempo necesario para factorizar un entero de 728 bits:

- Ordenador clásico: 2000 años.
- 2 Ordenador cuántico: segundos.

# La unidad de memoria cuántica: el qubit

¡Es un caso particular de la mecánica cuántica!

### Definición

- **1** Un **qubit** es un sistema cuántico cuyo **espacio de estados** es  $\mathbb{C}^2$ . Denotamos por  $\{|0\rangle, |1\rangle\}$  a una base ortonormal de este espacio.
- **2** El **estado del qubit** es un vector unitario del espacio de estados, esto es,  $|\Psi\rangle = a|0\rangle + b|1\rangle$  con  $|a|^2 + |b|^2 = 1$  y  $a, b \in \mathbb{C}$ .
- 3 Un ordenador cuántico cambia el vector de estado de un qubit aplicando isometrías de  $\mathbb{C}^2$ , denominadas **operaciones cuánticas**.
- 4 Un qubit se puede **medir**, dando dos posibles resultados 0 y 1, con probabilidad  $|a|^2$  y  $|b|^2$  respectivamente. El nuevo estado del qubit es  $|0\rangle$  si el resultado fue 0 y  $|1\rangle$  en caso contrario.

- **1** Un **registro de qubits** es un sistema cuántico compuesto por n qubits. El espacio de estados es el producto tensorial de los espacios, esto es,  $\mathbb{C}^N$ , con  $N=2^n$ . Una base ortonormal es  $\{|i\rangle: i\in\{0,\ldots,N-1\}\}$ .
- **2** El **estado del registro** es un vector unitario  $|\Psi\rangle = a_0 |0\rangle + a_1 |1\rangle + \cdots + a_{N-1} |N-1\rangle$ .
- **3** Hay N posibles resultados al **medir** el registro (0,1,...,N-1). La probabilidad de que el resultado sea j es  $|a_j|^2$ , en cuyo caso el estado pasa a ser  $|j\rangle$ .
- **4** Una **operación cuántica** es una isometría de  $\mathbb{C}^N$  que actúa a lo sumo sobre 3 qubits.

Un algoritmo cuántico consiste en:

- 1 Aplicar una secuencia de operaciones cuánticas al registro.
- 2 Medir el registro y devolver parte del resultado.

### Definición

La Transformada de Fourier de un estado  $|f\rangle = \sum_{i=0}^{N-1} f(j)|j\rangle$  es

$$|Df\rangle = \frac{1}{\sqrt{N}} \sum_{j=0}^{N-1} Df(j) |j\rangle.$$

El factor  $1/\sqrt{N}$  hace que sea una isometría sobre  $\mathbb{C}^N$ .

# Lema (Ecuación recurrente de la DFT)

$$|Df\rangle = \frac{1}{\sqrt{N}} \sum_{j=0}^{N/2} \left( Df_0(j) + \zeta^j Df_1(j) \right) |0\rangle |j\rangle$$
$$+ \frac{1}{\sqrt{N}} \sum_{j=0}^{N/2} \left( Df_0(j) - \zeta^j Df_1(j) \right) |1\rangle |j\rangle.$$

### Lema (Transformada de Fourier cuántica)

Existe un algoritmo cuántico que calcula la DFT de un registro con n qubits utilizando  $n^2 - 1 \in \theta(n^2)$  operaciones cuánticas.

Consideramos un registro con m qubits  $(M = 2^m)$  y estado

$$|\Psi\rangle = \frac{1}{\sqrt{K}} \sum_{j=0}^{K-1} |r_0 + jr\rangle, \qquad (1)$$

donde  $K = \lfloor (M - r_0)/r \rfloor$ . Aplicando la Transformada de Fourier Cuántica a este registro obtenemos

$$|D\Psi\rangle = \frac{1}{\sqrt{KM}} \sum_{i=0}^{M} \left( \sum_{l=0}^{K-1} \zeta^{(r_o + lr)j} \right) |j\rangle.$$
 (2)

#### Teorema

Existe 0 < c < 1 tal que, para cualquier  $m, r \in \mathbb{N}$  con  $r < M = 2^m$ , al medir (2) obtenemos, con probabilidad al menos  $c/\log r$ , un resultado de la forma jr con  $j \in \{0, ..., K-1\}$ .

# El algoritmo de Shor

#### Reducimos factorizar a calcular órdenes

- **1** Dado  $x \in (\mathbb{Z}/N\mathbb{Z})^{\times}$  aleatorio, calculamos el orden r de x.
- **2** Con probabilidad al menos 1/2,  $x^{r/2}$  es una raíz no trivial de 1 módulo N.
- **3** Con probabilidad al menos 1/2,  $gcd(x^{r/2} + 1, N)$  es un divisor no trivial de N.

### Teorema (Algoritmo de Shor)

El Algoritmo de Shor aplica  $\theta(n^3)$  operaciones cuánticas para calcular el orden de  $x \in (\mathbb{Z}/N\mathbb{Z})$ , donde  $n = \log_2 N$ .