

Procesamiento de Señales Fourier – Algoritmo FFT

Profesor Jesús Vega

Escuela de Ingeniería, Ciencia y Tecnología

Viernes 5 de Mayo de 2023

Relaciones de síntesis y análisis - Fourier

Señal
Tiempo
continuo

Señal periódica $x(t)$
 $\omega_0 = 2\pi/T_0 = 2\pi f_0$

Transformada de
Fourier

$$\begin{cases} X(j\omega) = \sum_{k=-\infty}^{k=\infty} 2\pi a_k \delta(\omega - k\omega_0) \\ x(t) = \sum_{k=-\infty}^{k=\infty} a_k e^{jk\omega_0 t} \end{cases}$$

Depende de a_k

Serie de
Fourier

$$\begin{cases} a_k = \frac{1}{T} \int_{\langle T \rangle} x(t) e^{-jk\omega_0 t} dt \\ x(t) = \sum_{k=-\infty}^{k=\infty} a_k e^{jk\omega_0 t} \end{cases}$$

Involucra una integral que
dificulta crear un algoritmo
eficiente...
Sería necesario aproximar
numéricamente esta
integral

Señal aperiódica
 $y(t)$

Transformada de
Fourier

$$\begin{cases} Y(j\omega) = \int_{-\infty}^{\infty} y(t) e^{-j\omega t} dt \\ y(t) = \frac{1}{2\pi} \int_{-\infty}^{\infty} Y(j\omega) e^{j\omega t} d\omega \end{cases}$$

Son integrales que deben ser
aproximadas

Relaciones de síntesis y análisis - Fourier

Señal
Tiempo
continuo

Señal periódica $x[n]$
 $\Omega_0 = 2\pi/N$

Transformada de
Fourier

$$\begin{cases} X(e^{j\Omega}) = \sum_{k=-\infty}^{k=\infty} 2\pi a_k \delta(\Omega - k\Omega_0) \\ x[n] = \sum_{k=-\infty}^{k=\infty} a_k e^{jk\Omega_0 n} \end{cases}$$

Depende de a_k

Serie de
Fourier

$$\begin{cases} b_k = \frac{1}{N} \sum_{n=\langle N \rangle} y[n] e^{-jk\Omega_0 n} \\ y[n] = \sum_{k=\langle N \rangle} b_k e^{jk\Omega_0 n} \end{cases}$$

Tenemos dos sumatorias
que pueden ser utilizadas
para construir con un
algoritmo eficiente

Señal aperiódica
 $y[n]$

Transformada de
Fourier

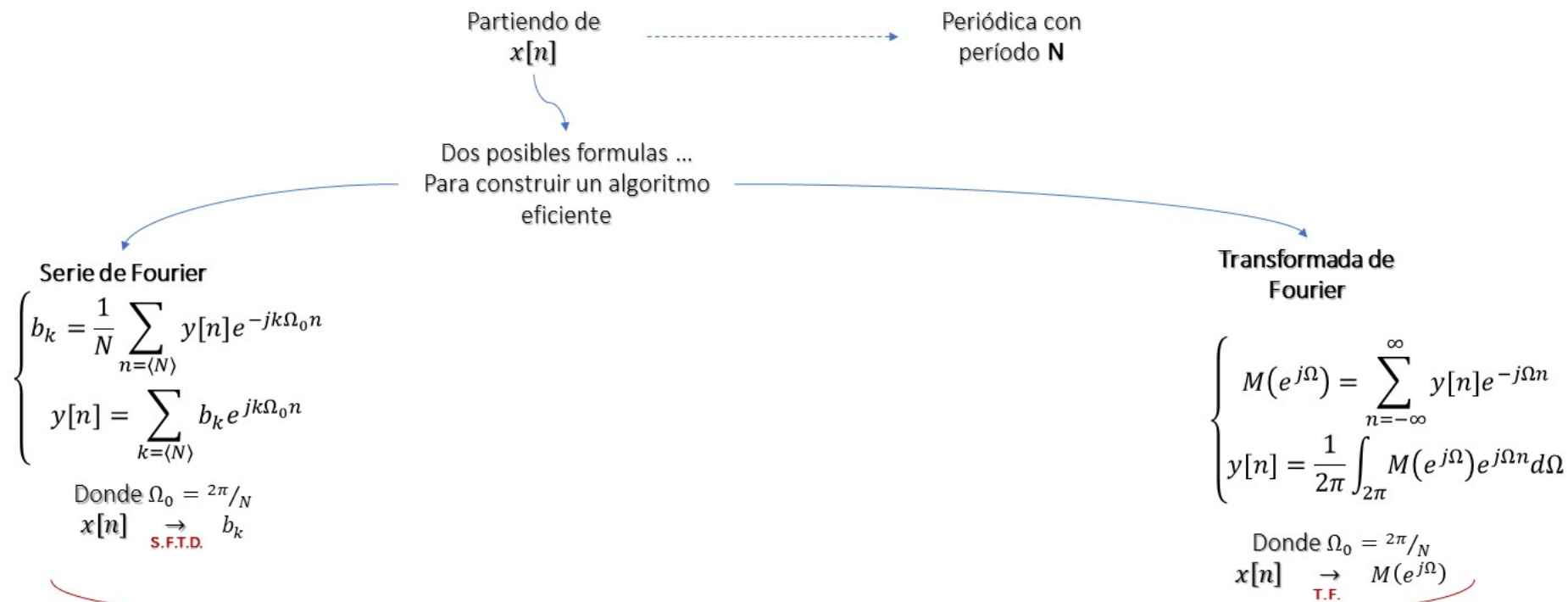
$$\begin{cases} M(e^{j\Omega}) = \sum_{n=-\infty}^{\infty} y[n] e^{-j\Omega n} \\ y[n] = \frac{1}{2\pi} \int_{2\pi} M(e^{j\Omega}) e^{j\Omega n} d\Omega \end{cases}$$

Tiene una integral, pero existe una simetría para $M(e^{j\Omega})$

Como $\Omega \in \mathbb{R}$ tendríamos que calcular $M(e^{j\Omega})$ en diferente
valores de Ω_i

Relaciones de síntesis y análisis - Fourier

Nos interesa obtener un algoritmo para la transformada de Fourier de una señal o secuencia de datos $x[n]$



¿Qué nos interesa?

1. Construir un algoritmo que (no gaste mucho tiempo) posea un número de operaciones internas reducido.
2. Que así como $x[n]$ es una secuencia de datos, su T.F. sea otra secuencia de datos.

por esto \rightarrow Utilizamos la **S.F.T.D.** para construir un algoritmo que posea un número de operaciones reducido.

Relaciones de síntesis y análisis - Fourier

Dos aspectos:

1. Existen funciones que se encuentran en el dominio del tiempo y de la frecuencia.
2. Con la S.F.podemos expresar una señal como una combinación de funciones sinusoidales.

$$\begin{array}{c} x(t) \\ \text{Periódica} \end{array} \xleftrightarrow{\text{S.F.}} \begin{cases} a_k = \frac{1}{T} \int_{\langle T \rangle} x(t) e^{-jk\omega_0 t} \\ x(t) = \sum_{k=-\infty}^{\infty} a_k e^{jk\omega_0 t} \end{cases}$$

Se requiere:

1. Que $x(t)$ sea periódica.
2. Que k relacione las diferentes frecuencias... $k \in \mathbb{Z}^+$
3. Conocer el período de la señal $x(t)$

Las funciones que componen $x(t)$ son sinusoidales de la forma

$$y(t) = C_1 \cos(\omega t + \pi/2)$$

Esta función tiene una fase.

Con el período T , calculamos frecuencia de $y(t)$ $f_0 \equiv 1/T$

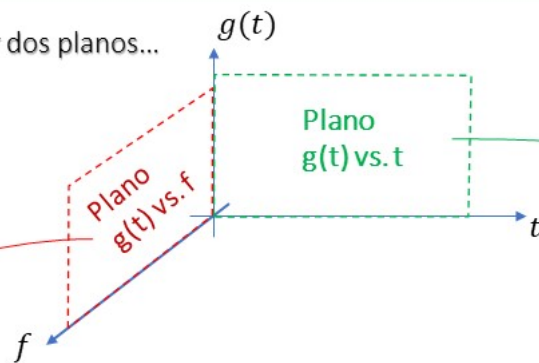
$$y(t) = C_1 \cos(2\pi f_0 t + \pi/2)$$

Diagram illustrating the components of the sinusoidal function $y(t) = C_1 \cos(2\pi f_0 t + \pi/2)$:

- $y(t)$ is labeled as **Var. dependiente** (Dependent Variable).
- $2\pi f_0 t$ is labeled as **Var. Independiente** (Independent Variable).
- $\pi/2$ is labeled as **Desfase** (Phase Shift).

Relaciones de síntesis y análisis - Fourier

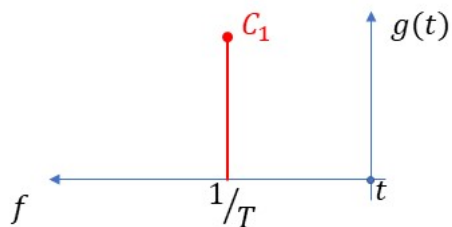
Con estas variables podemos construir dos planos...



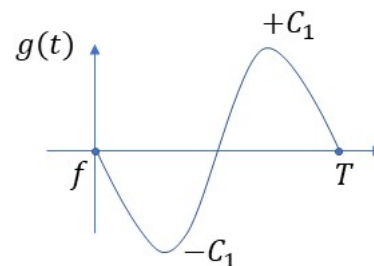
En este plano, el eje t es un punto, tenemos funciones sinusoidales en cada punto del eje f

Para nuestro caso...

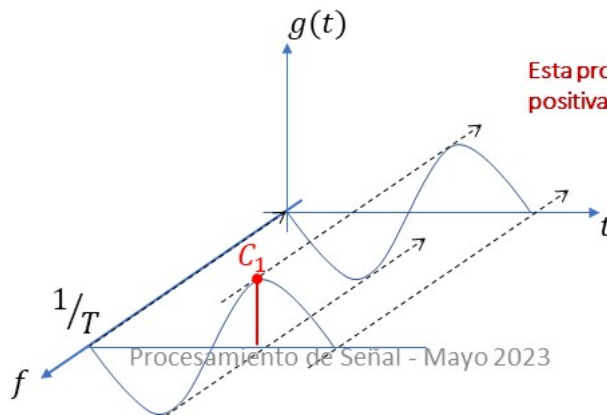
$$g(t) = C_1 \cos(2\pi f_0 t + \pi/2)$$



Es la proyección de la sinusoidal sobre el plano $g(t)$ vs. t



Esta proyección es una medida de la amplitud, positiva máxima de $g(t)$



Relaciones de síntesis y análisis - Fourier

De acuerdo con la anterior...

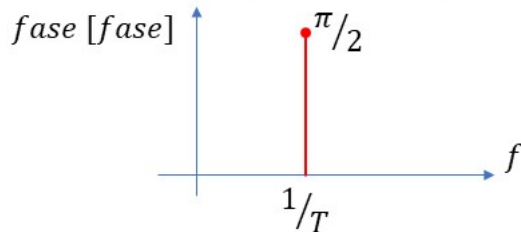
¿Para construir $y(t) = C_1 \cos(\omega t + \varphi)$ necesito solamente información de frecuencia (f), período (T) y magnitud?

↓
No

También se requiere la fase que es el punto que ubica el valor de $y(t)$ en $t=0$



La fase en función de la frecuencia



La fase puede ser
Positiva o Negativa

Conclusión:

Para construir $y(t) = C_1 \cos(\omega t + \varphi)$ se requiere **frecuencia, magnitud y fase**

Esta conclusión permite entender que un par de transformadas de Fourier requieren frecuencia, magnitud y fase

Relaciones de síntesis y análisis - Fourier

De acuerdo con la anterior...

$$b_k = \frac{1}{N} \sum_{n=\langle N \rangle} y[n] e^{-jk\Omega_0 n} = \frac{1}{N} \left[\sum_{n=0}^{N-1} y[n] (e^{-jk\Omega_0 n}) \right]$$

Donde...

N: número de muestras de la señal

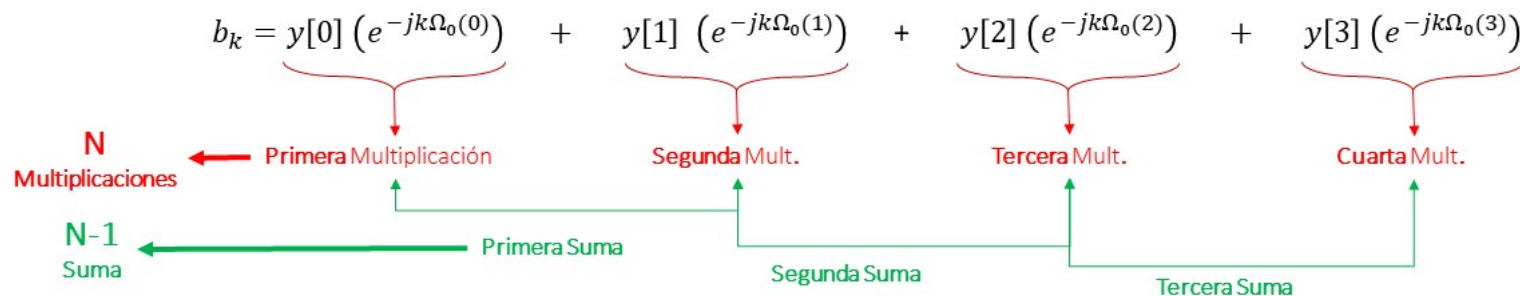
Ω_0 : Frecuencia (rad/muestra) de la señal de tiempo discreto

Ejemplo:

Tenemos una señal con cuatro (4) muestras y con los valores de señal $y[0]$, $y[1]$, $y[2]$, $y[3]$

Entonces,

$$b_k = \frac{1}{N} \sum_{n=0}^{N-1} y[n] (e^{-jk\Omega_0 n}) = \sum_{n=0}^3 y[n] (e^{-jk\Omega_0 n})$$



Estas **N** multiplicaciones y **N-1** sumas....
permiten calcular la **k-ésima** muestra de la DTFT.



Entre mas grande es N, mas tiempo consume en
PC

Relaciones de síntesis y análisis - Fourier

El algoritmo de la FFT:

1. Puede ser analizado desde dos puntos de vista: **diezmado de tiempo** y diezmado de frecuencia.
2. Es simplificado si tenemos el número de muestras N de la señal como una potencia de 2.

Sabemos que...

$$\left\{ \begin{array}{l} b_k = \frac{1}{N} \sum_{n=\langle N \rangle} y[n] e^{-jk\Omega_0 n} \\ y[n] = \sum_{k=\langle N \rangle} b_k e^{jk\Omega_0 n} \end{array} \right\}$$

Definimos...
 $W_N = e^{-j\Omega_0}$
 entonces...

$$\left\{ \begin{array}{l} b_k = \frac{1}{N} \sum_{n=\langle N \rangle} y[n] W_N^{kn} \quad 0 \leq k \leq N-1 \\ y[n] = \sum_{k=\langle N \rangle} b_k W_N^{-kn} \quad 0 \leq n \leq N-1 \end{array} \right\}$$

Diezmado de tiempo

Dividimos la secuencia $y[n]$ de N puntos en dos secuencias de $(N/2)$ puntos cada una, par e impar.

Ejemplo,

Tenemos $y[0], y[1], y[2], y[3], \dots$ lo cual nos da $N=4$ puntos

Con $N=4$ puntos, sacamos dos secuencias,

$y[0], y[2], \dots$ secuencia de datos con $N/2$ puntos – secuencia par
 $y[1], y[3], \dots$ secuencia de datos con $N/2$ puntos – secuencia impar

} Dos secuencias, par e impar

Generalizando...

Para una señal con N puntos, es decir, una secuencia con N muestras.

$y_0, y_2, y_4, \dots, y_{N-2}$
 Impares

Pares

Son $N/2$ muestras

$y_1, y_3, y_5, \dots, y_{N-1}$
 Pares

Impares

Son $N/2$ muestras

Para N impar

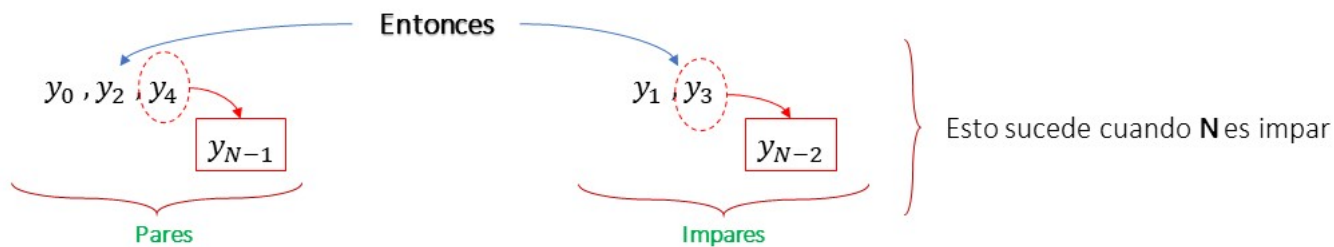
Para N par

Relaciones de síntesis y análisis - Fourier

¿Qué sucede si **N** es impar? ¿Como dividimos las muestras?

$$y_n = \{ y_0, y_1, y_2, y_3, y_4, y_5 \} \rightarrow \frac{N}{2} = \frac{5}{2} = 2.5$$

Una de las secuencias es mas grandeen una muestra



Siguiendo con el caso **N** par,

Estos dos conjuntos hace que separemos la sumatoria en dos...

$$b_k = \underbrace{\frac{1}{N} \sum_{n=0}^{\frac{N}{2}-1} y[2n] W_N^{2kn}}_{\text{Pares}} + \underbrace{\frac{1}{N} \sum_{n=0}^{\frac{N}{2}-1} y[2n+1] W_N^{(2n+1)k}}_{\text{Impares}}$$

como

$$W_N = e^{-j\Omega_0} = e^{-j\frac{2\pi}{N}}$$

Si **N=N/2**

Entonces

$$W_{N/2} = e^{-j\frac{2\pi}{N/2}} = e^{-j2(\frac{2\pi}{N})} = (e^{-j\Omega_0})^2 = W_N^2$$

Relaciones de síntesis y análisis - Fourier

Por consiguiente...

$$b_k = \frac{1}{N} \sum_{n=0}^{\frac{N}{2}-1} y[2n] W_N^{2kn} + \frac{1}{N} \sum_{n=0}^{\frac{N}{2}-1} y[2n+1] W_N^{(2n+1)k}$$

$$W_N^{2kn} = (W_N^2)^{nk} = (W_{N/2})^{nk} = \mathbf{W_{N/2}^{nk}}$$

$$W_N^{(2n+1)k} = W_N^{2kn} W_N^k = (W_N^2)^{nk} W_N^k = (\mathbf{W_{N/2}})^{nk} \mathbf{W_N^k}$$

$$b_k = \frac{1}{N} \sum_{n=0}^{\frac{N}{2}-1} y[2n] \mathbf{W_{N/2}^{nk}} + \frac{1}{N} \sum_{n=0}^{\frac{N}{2}-1} y[2n+1] (\mathbf{W_{N/2}})^{nk} \mathbf{W_N^k}$$

Sale de la sumatoria porque no depende de **n**.

$$b_k = \underbrace{\frac{1}{N} \sum_{n=0}^{\frac{N}{2}-1} y[2n] \mathbf{W_{N/2}^{nk}}}_{\mathbf{G_k}} + \frac{1}{N} \mathbf{W_N^k} \underbrace{\sum_{n=0}^{\frac{N}{2}-1} y[2n+1] (\mathbf{W_{N/2}})^{nk}}_{\mathbf{H_k}}$$

$$b_k = \frac{1}{N} \mathbf{G_k} + \frac{1}{N} \mathbf{W_N^k} \mathbf{H_k}$$

Son las Transformadas Discretas de Fourier de cada secuencia (par e impar)

Son DFTs de N/2 puntos y son periódicas, con período N/2

Por consiguiente...

$$\left\{ \begin{array}{l} \mathbf{G_{k+\frac{N}{2}} = G_k} \\ \mathbf{H_{k+\frac{N}{2}} = H_k} \end{array} \right.$$

Relaciones de síntesis y análisis - Fourier

Además...

para

$$W_N^k \longrightarrow W_N^{k+\left(\frac{N}{2}\right)} = W_N^k W_N^{\frac{N}{2}} = W_N^k e^{-j\frac{2\pi}{N}\left(\frac{N}{2}\right)} = W_N^k e^{-j\pi} = -W_N^k$$

entonces

$$W_N^k \longrightarrow W_N^{k+\left(\frac{N}{2}\right)} = -W_N^k$$

Por consiguiente...

$$b_{k+\left(\frac{N}{2}\right)} = \frac{1}{N} \mathbf{G}_{k+\left(\frac{N}{2}\right)} + \frac{1}{N} W_N^{k+\left(\frac{N}{2}\right)} \mathbf{H}_{k+\left(\frac{N}{2}\right)}$$

$$b_{k+\left(\frac{N}{2}\right)} = \frac{1}{N} \mathbf{G}_k + \frac{1}{N} (-W_N^k) \mathbf{H}_k$$

$$b_{k+\left(\frac{N}{2}\right)} = \frac{1}{N} \mathbf{G}_k - \frac{1}{N} (W_N^k) \mathbf{H}_k$$

Podemos utilizar esta propiedad para reducir el # de cálculos (operaciones)

Los primeros $N/2$ puntos

$$0 \leq n \leq \frac{N}{2} - 1$$

utilizando...

$$b_k = \frac{1}{N} \mathbf{G}_k + \frac{1}{N} (W_N^k) \mathbf{H}_k$$

$$0 \leq k \leq \frac{N}{2} - 1$$

Los últimos $N/2$ puntos

utilizando...

$$b_{k+\left(\frac{N}{2}\right)} = \frac{1}{N} \mathbf{G}_k - \frac{1}{N} (W_N^k) \mathbf{H}_k$$

$$0 \leq k \leq \frac{N}{2} - 1$$

entonces...

Una DFT de N
puntos

Puede ser,

Procesamiento de Señal, Mayo 2023

Calculada combinando dos DFTs de $N/2$ puntos

Relaciones de síntesis y análisis - Fourier

Lo anterior puede ser dibujado como...

