

# Teoría de señales

SEÑALES ELECTROFISIOLÓGICAS

# Señales

- Concepto:

# Señales

- Concepto:
- *Las señales son magnitudes físicas o variables detectables mediante las que se pueden transmitir mensajes o información.*

# Ejemplos de señales

- Voz
- Imágenes (fotografías, Rx, TAC, MRI, PET, volumétricas, microscopía confocal, video, etc)
- Ultrasonido
- Temperatura
- Radar
- Actividad geodésica
- Viento
- **Actividad eléctrica**

# Naturaleza de las señales

# Naturaleza de las señales

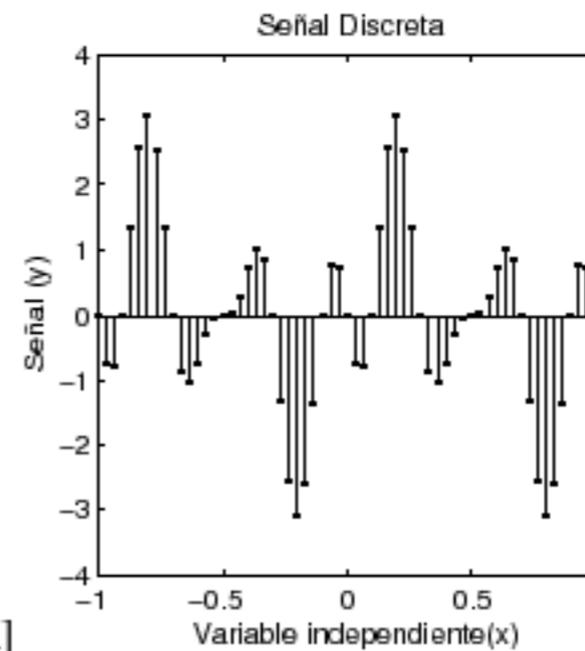
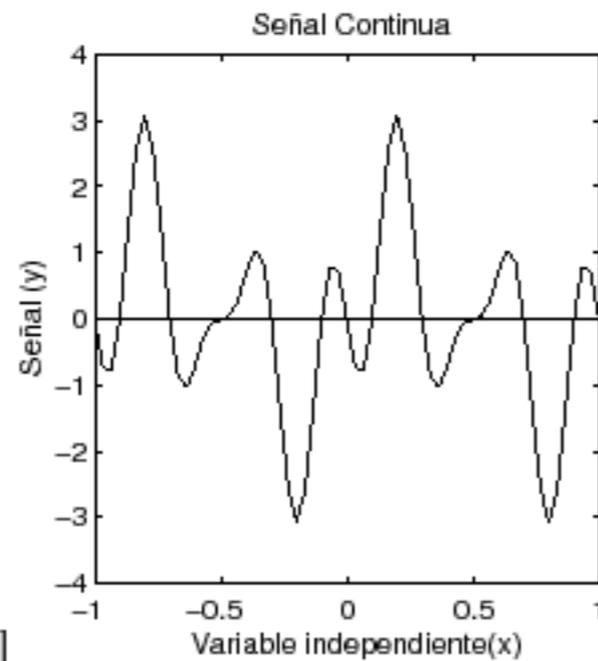
- Señales **continuas** ( $\sim$  analógicas) y señales **discretas** ( $\sim$  digitales)

# Naturaleza de las señales

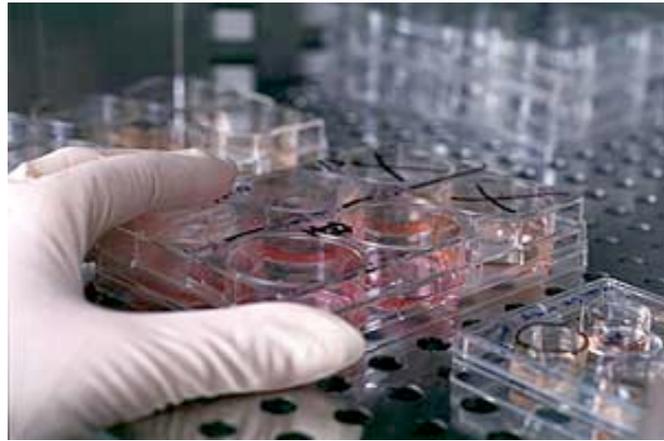
- Señales **continuas** ( $\sim$  analógicas) y señales **discretas** ( $\sim$  digitales)

# Naturaleza de las señales

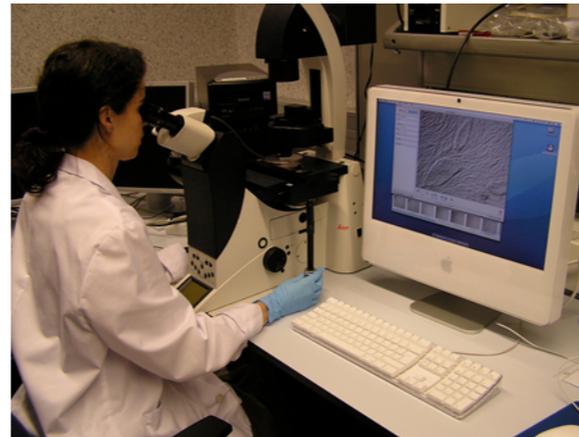
- Señales **continuas** ( $\sim$  analógicas) y señales **discretas** ( $\sim$  digitales)



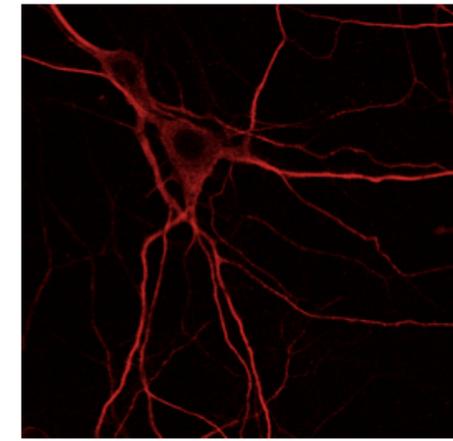
# Señal en el mundo continuo



# Discretización (muestreo)



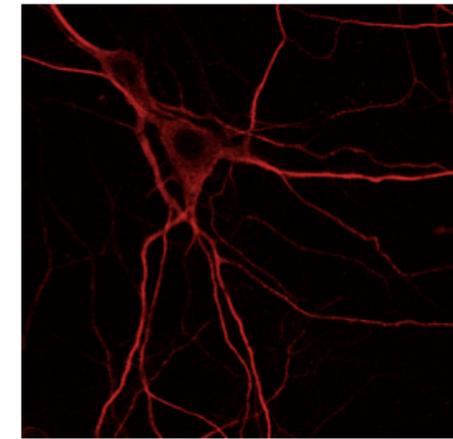
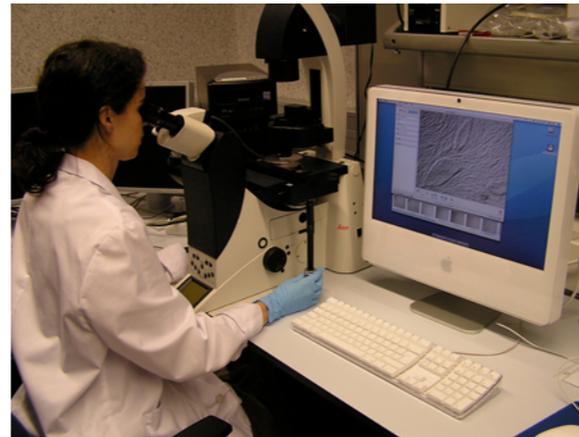
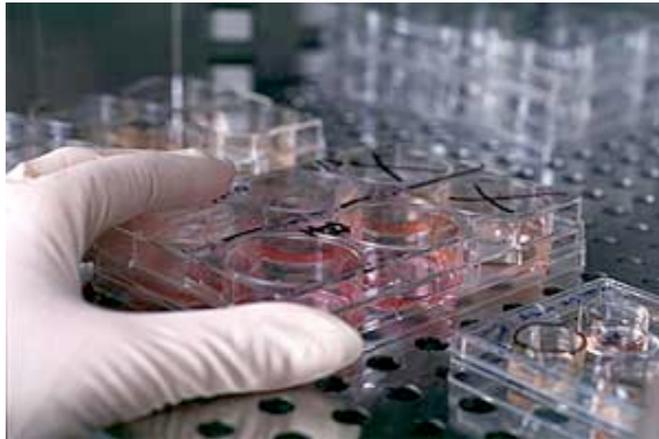
# Señal en el mundo discreto



# Señal en el mundo continuo

# Discretización (muestreo)

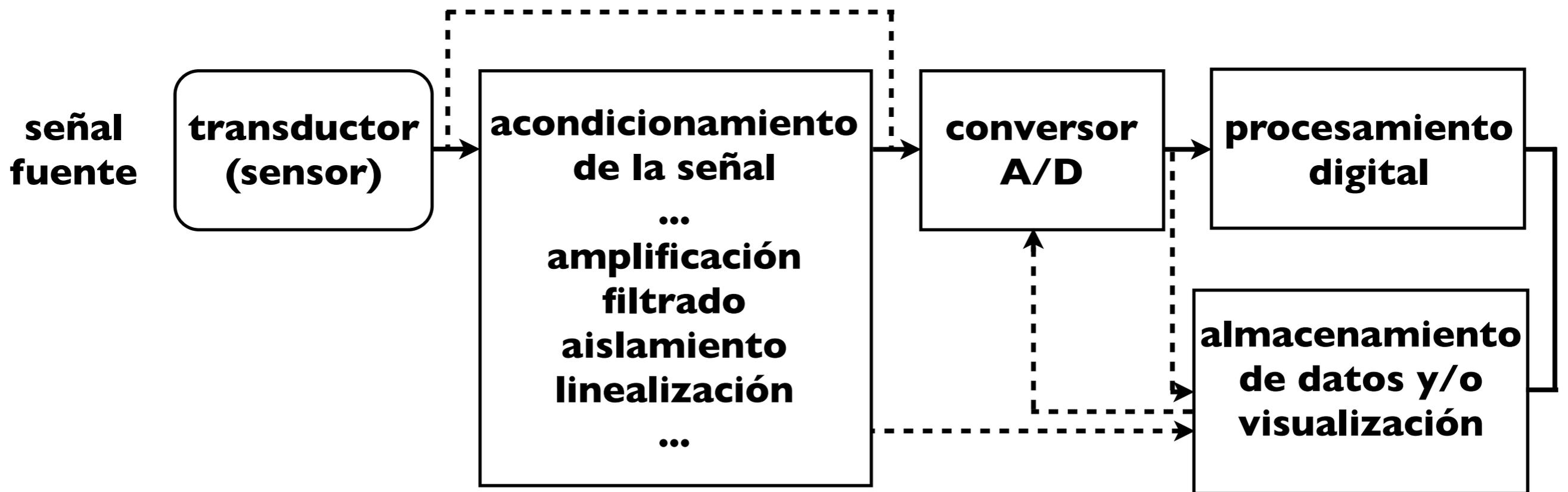
# Señal en el mundo discreto



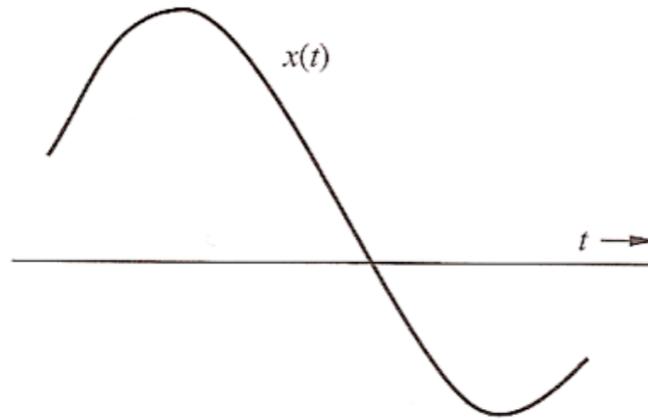
# Transformación entre el mundo continuo y discreto

- Conversión Análogo-Digital (CAD)
- Teoría de muestreo

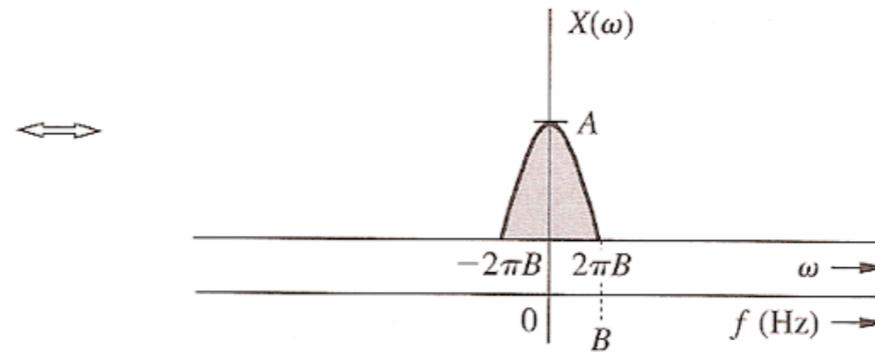
# Adquisición, conversión A/D y almacenamiento



# Conversión A/D



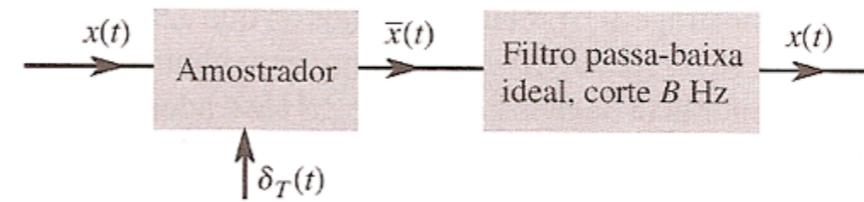
(a)



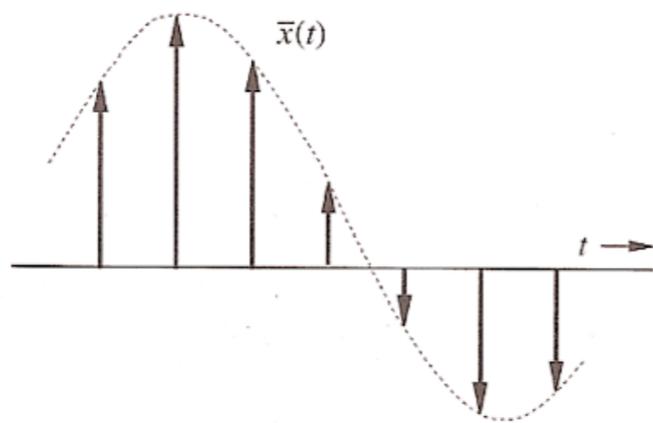
(b)



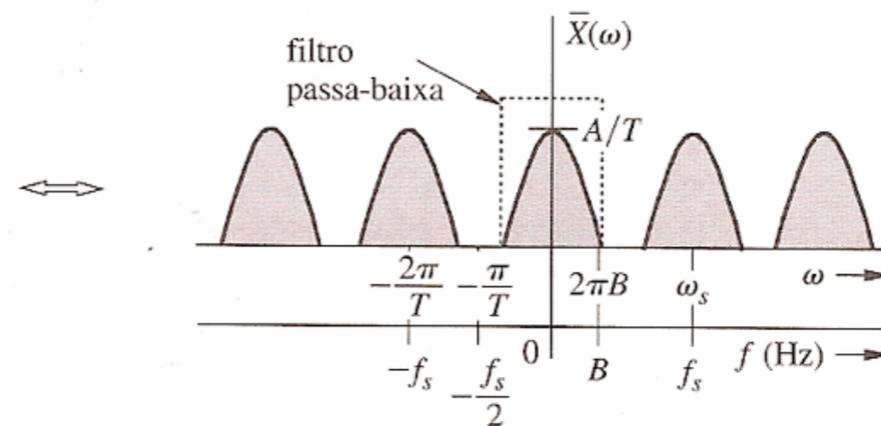
(c)



(d)



(e)



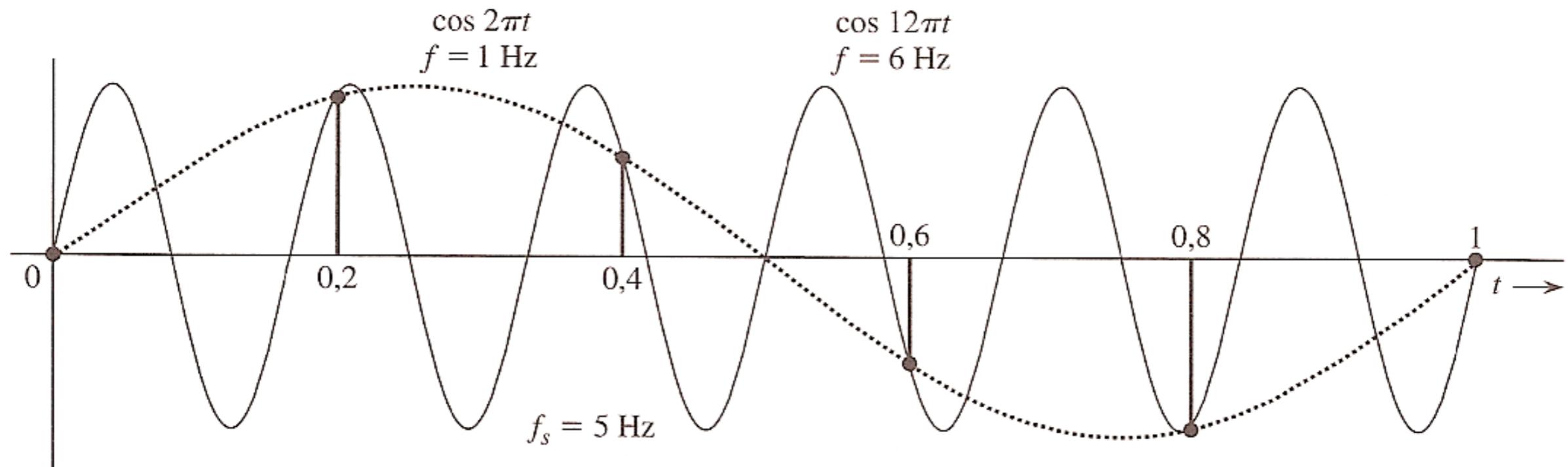
(f)

# Teorema del muestreo

## Nyquist

Una señal real cuyo espectro es limitado en banda a  $B$  Hz [  $X(\omega) = 0$  para  $|\omega| > 2\pi B$  ] puede ser reconstruido exactamente (sin ningún error) a partir de sus muestras tomadas uniformemente a una frecuencia de  **$f_s > 2B$**  muestras por segundo.

# Error en el muestreo ( $f_s < 2B$ ) 'aliasing'



# Aliasing. Ejemplos

## Imágenes



## Video



helicóptero

## Música

<http://www.academicearth.org/lectures/aliasing-demonstration-with-music>

Muestreo  
correcto

Muestreo a  
 $f_s < 2B$

# Por lo tanto:

- para reconstruir  $x(t)$  a partir de  $x'(t)$ , se debe cumplir que:

$$f_s > 2B$$

- como el intervalo de muestreo es  $T = 1/f_s$ ,

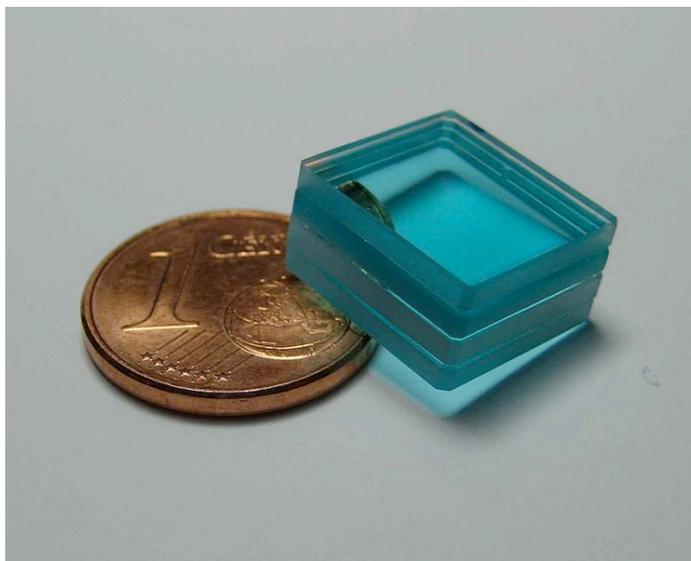
$$T < \frac{1}{2B}$$

# Ojo:

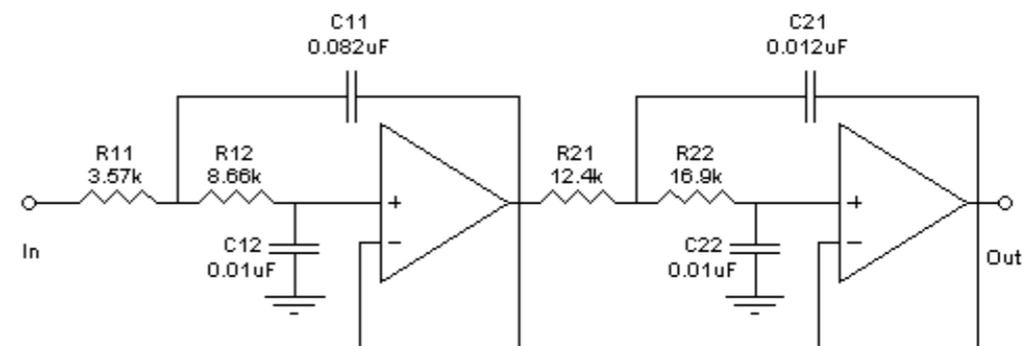
- Las señales reales tienen una duración finita y muchas veces su contenido en frecuencia no tiene un límite superior ... Se deben usar filtros de entrada 'antialiasing'

# Ojo:

- Las señales reales tienen una duración finita y muchas veces su contenido en frecuencia no tiene un límite superior ... Se deben usar filtros de entrada 'antialiasing'



Filtro pasa-bajo de una cámara de video digital

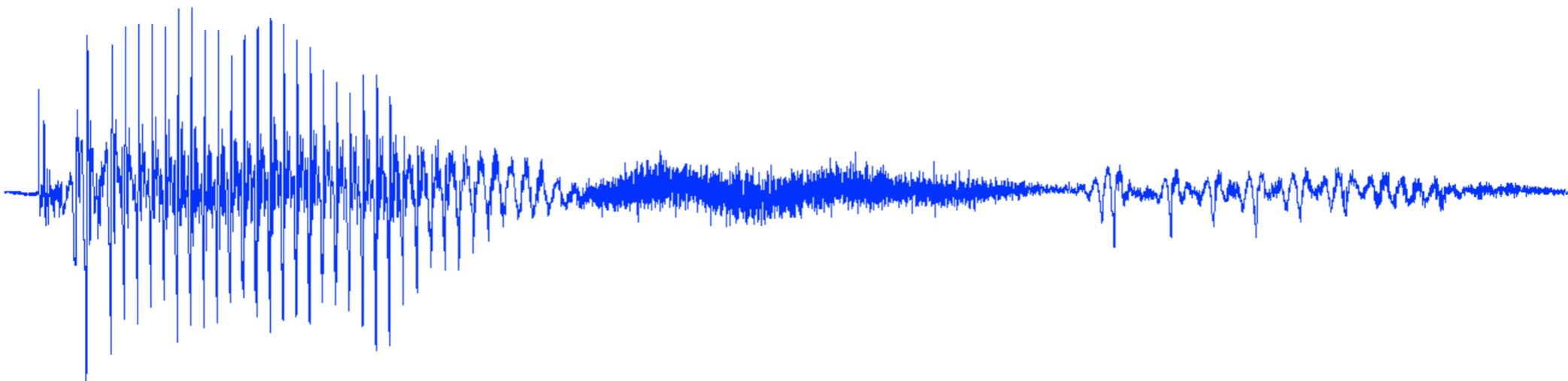


Filtro pasa-bajo analógico tipo Butterworth

# Conversión entre el mundo continuo y discreto

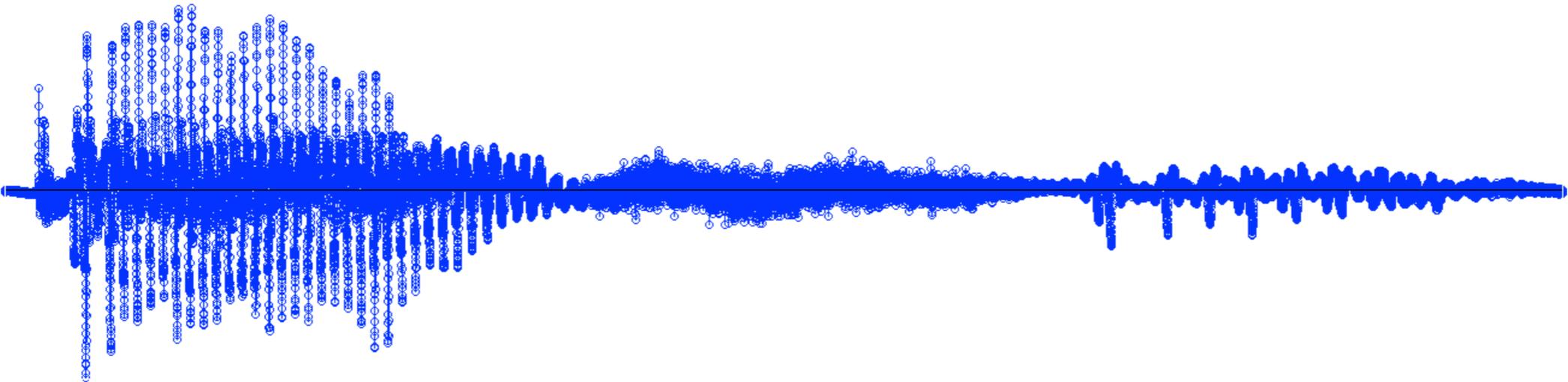
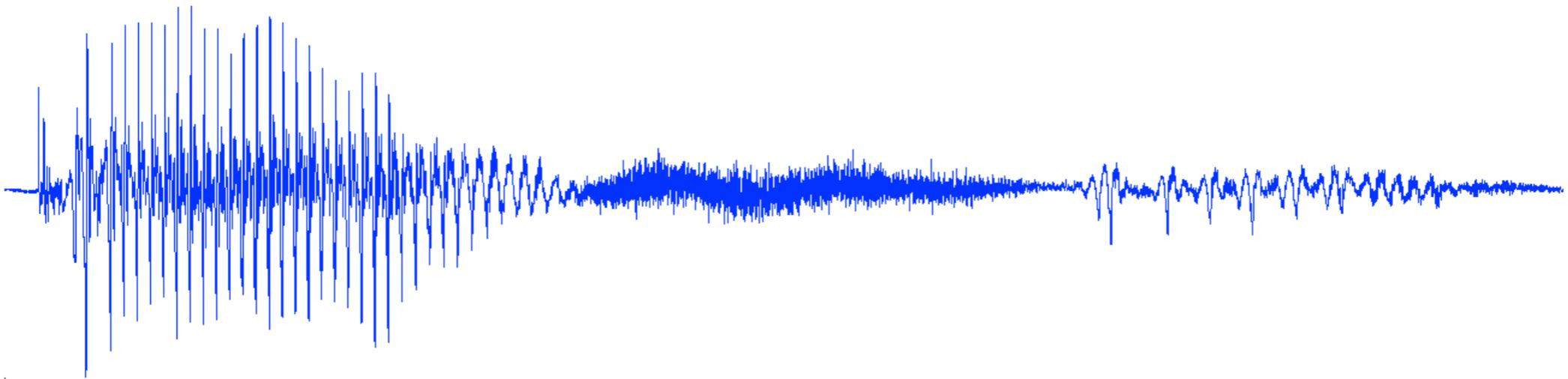
# Conversión entre el mundo continuo y discreto

taza



# Conversión entre el mundo continuo y discreto

taza

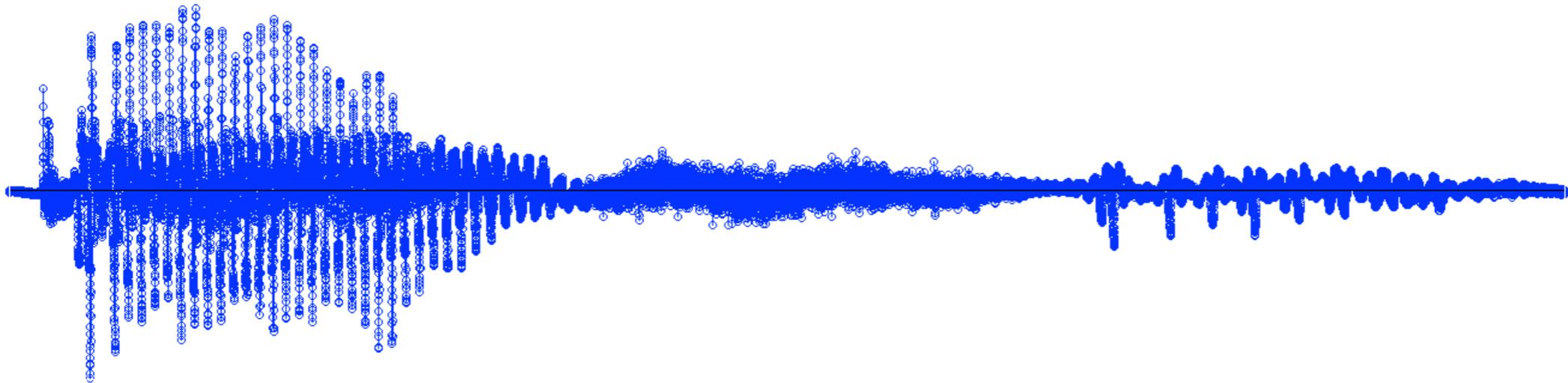


# Propiedades de la conversión A/D

Frecuencia de muestreo

# Propiedades de la conversión A/D

Frecuencia de muestreo



Cantidad de muestras que tomo por unidad de la variable independiente [tiempo, espacio, etc] (Hz, pixeles, etc.)

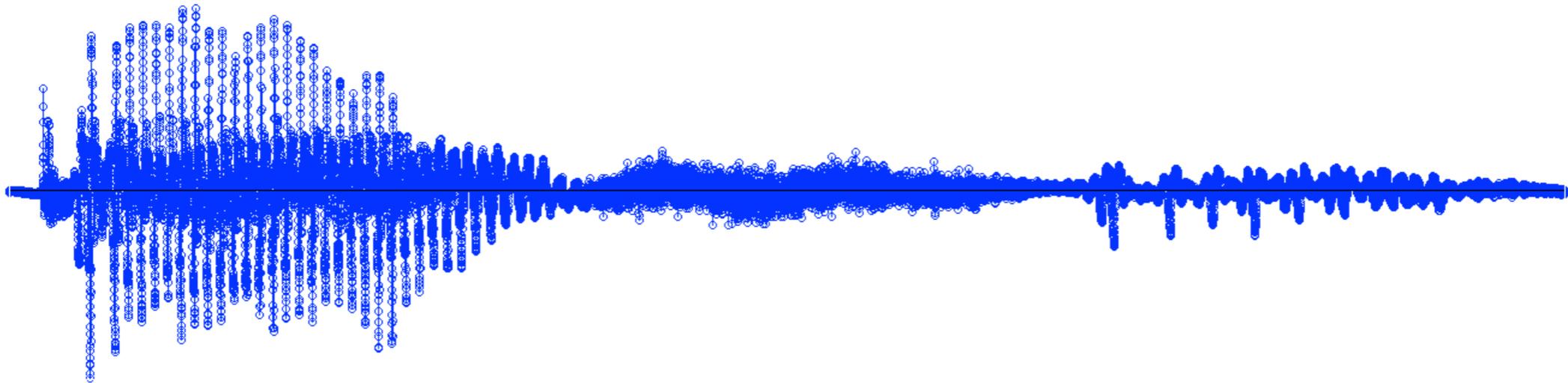
Teorema de Nyquist

# Propiedades de la conversión A/D

Precisión

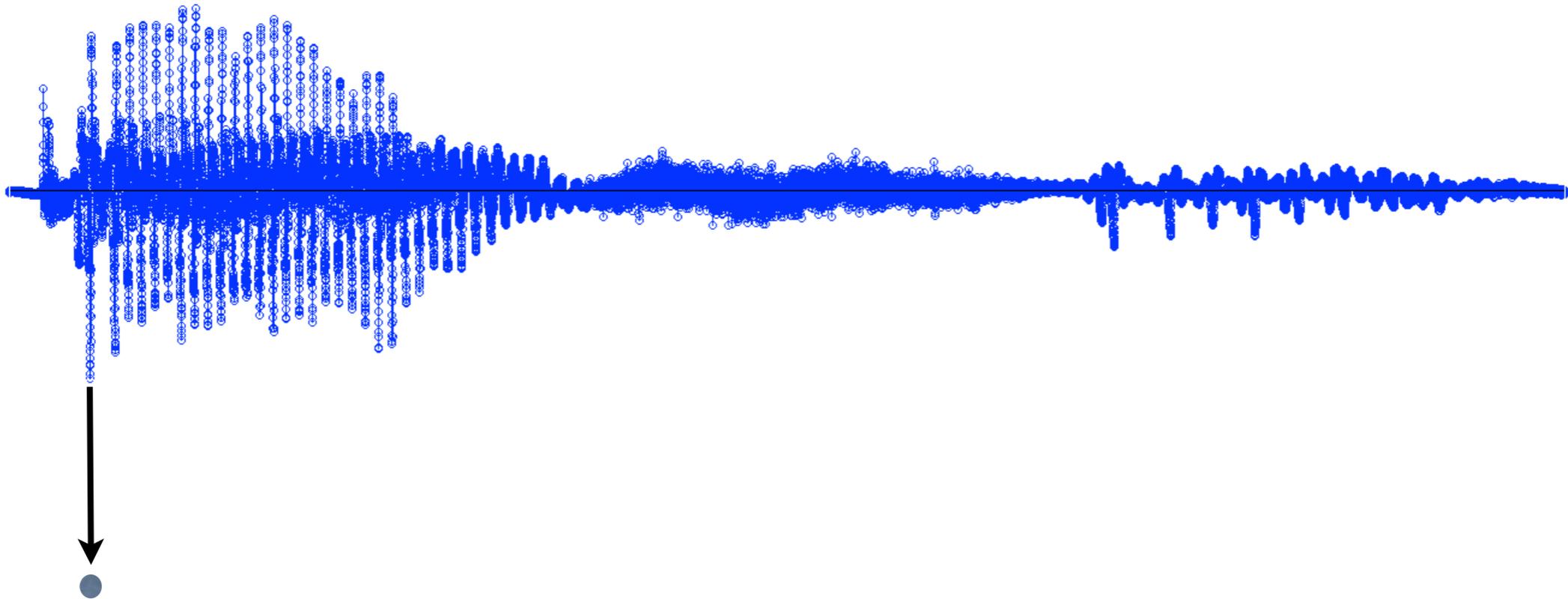
# Propiedades de la conversión A/D

## Precisión



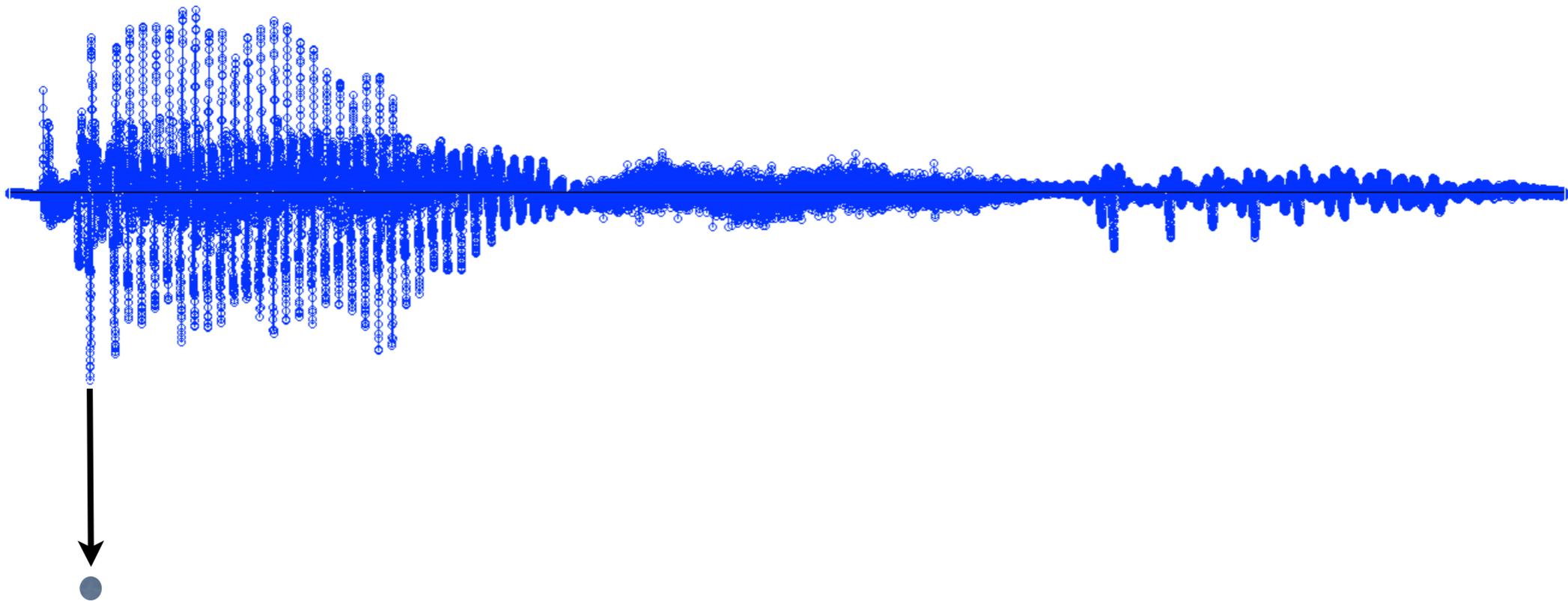
# Propiedades de la conversión A/D

Precisión



# Propiedades de la conversión A/D

Precisión



# Propiedades de la conversión A/D

Precisión



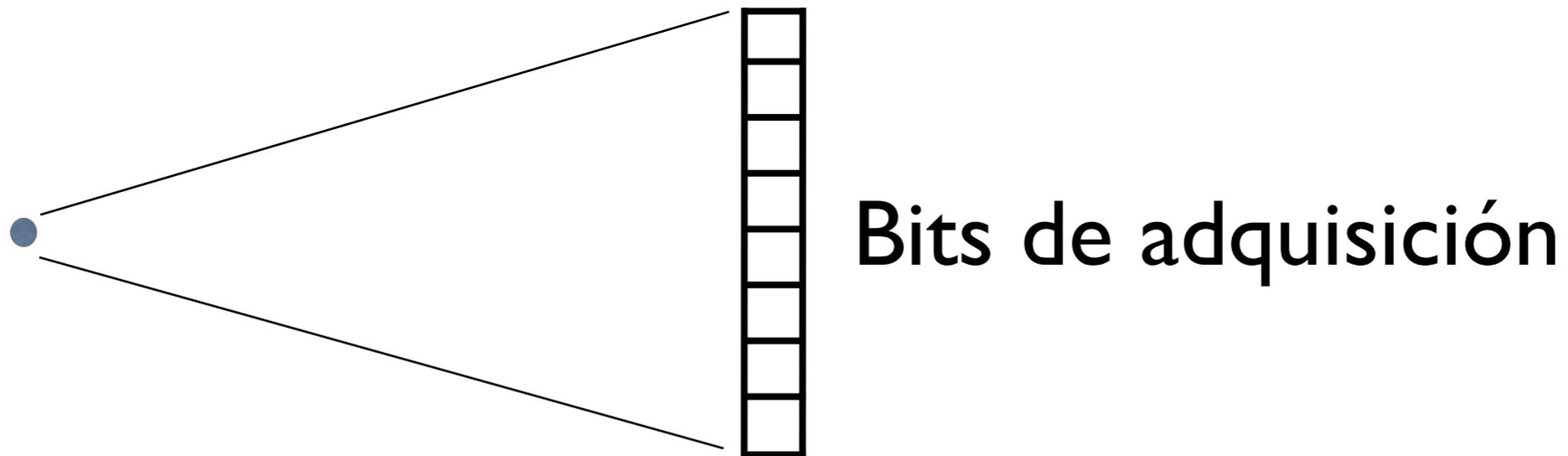
# Propiedades de la conversión A/D

Precisión



# Propiedades de la conversión A/D

Precisión



# Propiedades de la conversión A/D

## Precisión

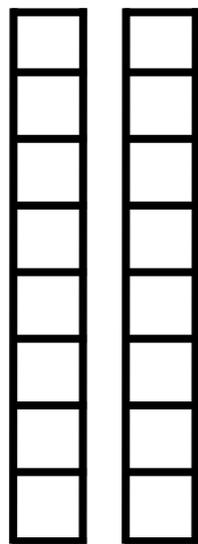
### Bits de adquisición

8 bits  
(1 byte)



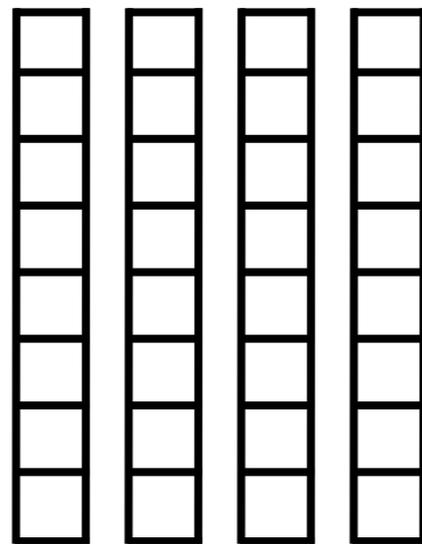
256  
valores

16 bits  
(2 bytes)



65536  
valores

32 bits  
(4 bytes)



4.2950e+09  
valores

0.00001233862713  
0.00001233862804  
0.00001233862895  
0.00001233862986  
⋮

spacing = 0.00000000000091  
(1 part in 13 million)

1.000000000  
1.000000119  
1.000000238  
1.000000358  
⋮

spacing = 0.000000119  
(1 part in 8 million)

1.996093750  
1.996093869  
1.996093988  
1.996094108  
⋮

spacing = 0.000000119  
(1 part in 17 million)

636.0312500  
636.0313110  
636.0313720  
636.0314331  
⋮

spacing = 0.0000610  
(1 part in 10 million)

217063424.0  
217063440.0  
217063456.0  
217063472.0

spacing = 16.0  
(1 part in 14 million)

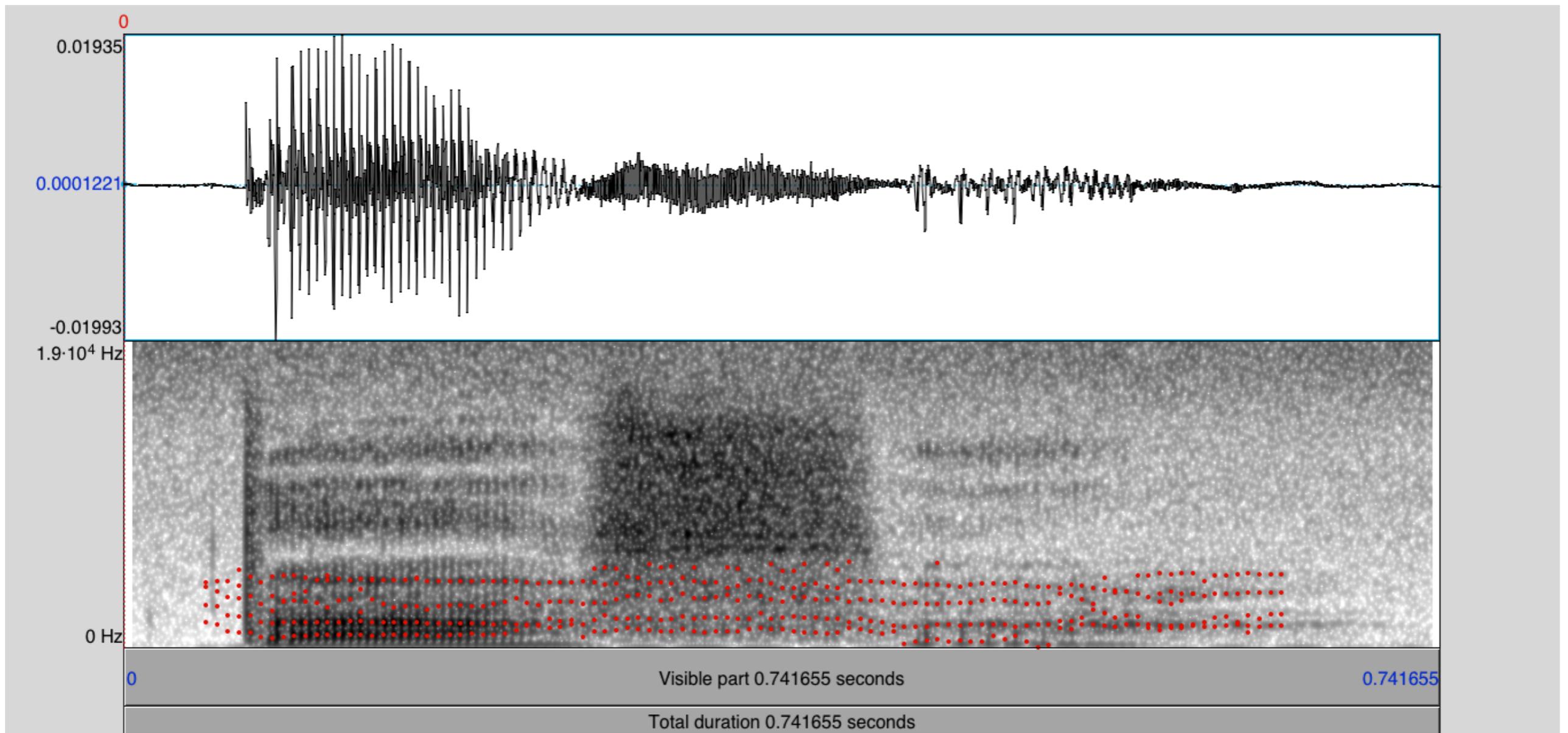
Rango de codificación  
(espacio entre valores)

**¿De qué dependen las propiedades de muestreo?**

# ¿De qué dependen las propiedades de muestreo?

- 1) De las características naturales de la señal adquirida
- 2) De la información que quiero conservar de la señal original

# Propiedades espectrales de la señal



Rango de componentes en frecuencia que contiene una señal  
Señal muestreada a 44.100 Hz y 16 bits de precisión

**¿De qué dependen las propiedades de muestreo?**

# ¿De qué dependen las propiedades de muestreo?

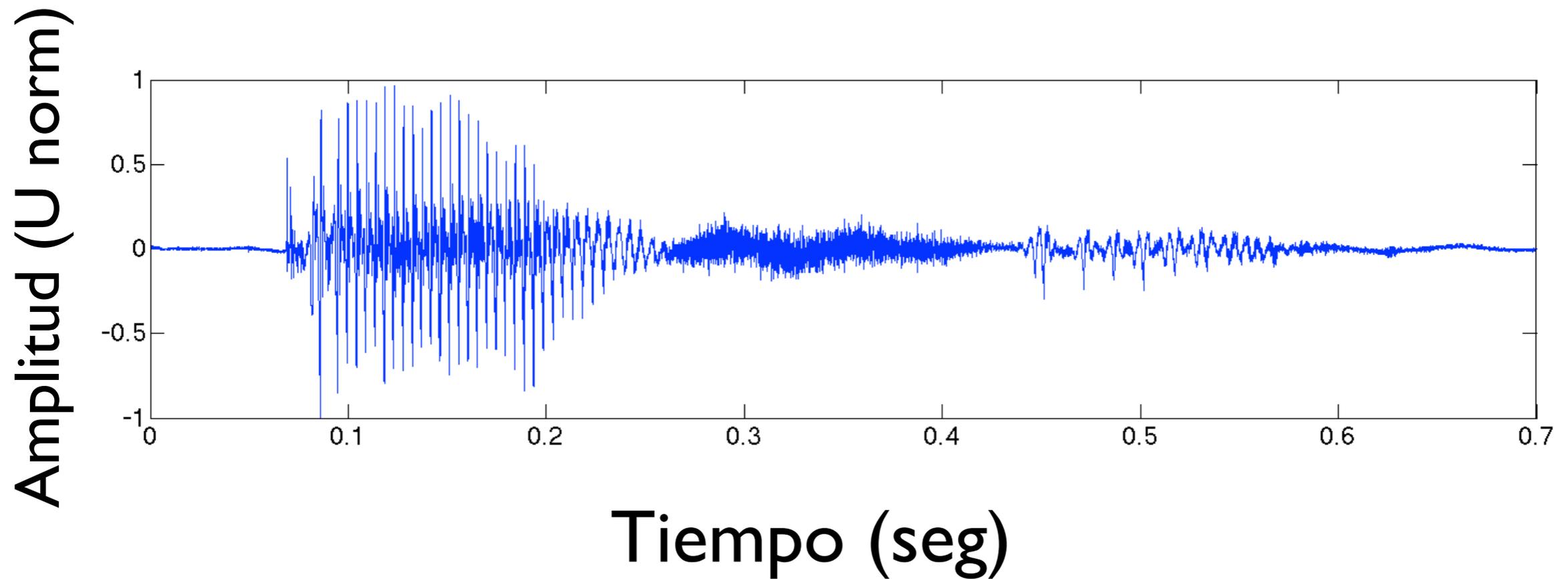
- Debo tener **conocimiento *a priori*** de las características de mi señal de interés

# Representación de señales

- **Elección de la variable independiente:**

- -Señales en el *dominio* (función) del tiempo
- -Señales en el *dominio* (función) de la frecuencia
- -Señales en el *dominio* del tiempo y la frecuencia

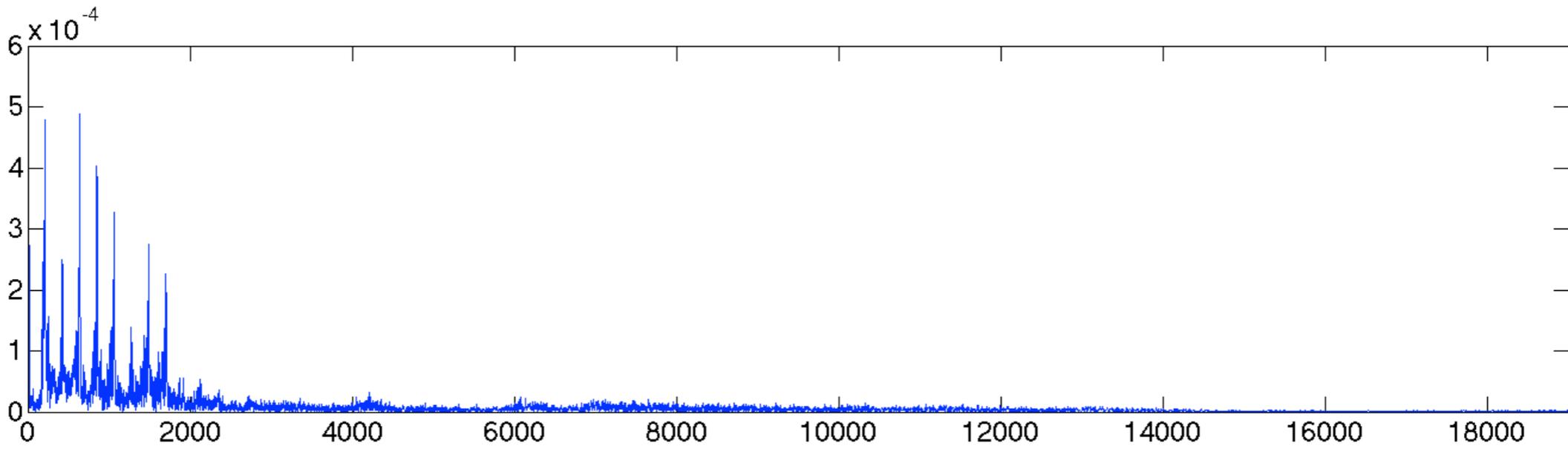
# Señal en el dominio del tiempo



# Señal en el dominio de la frecuencia

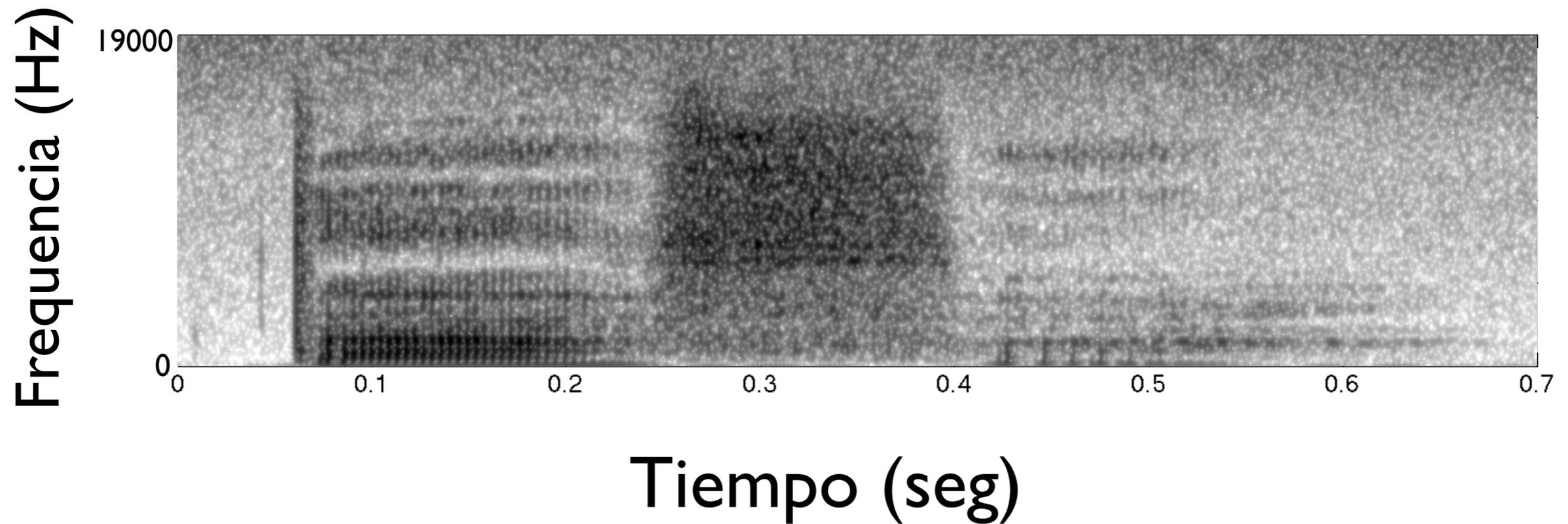
Amplitud del espectro

$|Y(\tau)|$



Frecuencia (Hz)

# Señal en el dominio del tiempo y la frecuencia

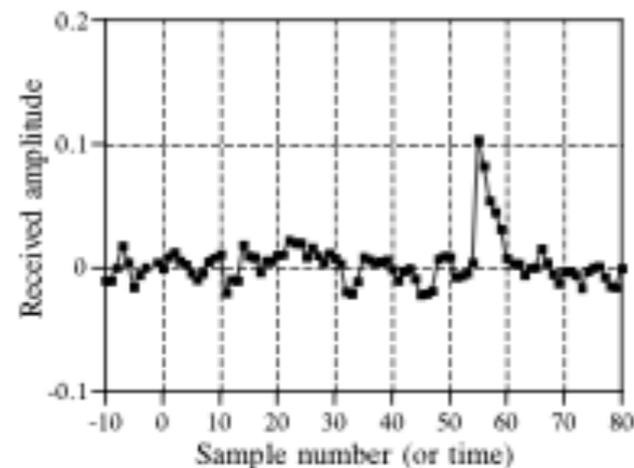
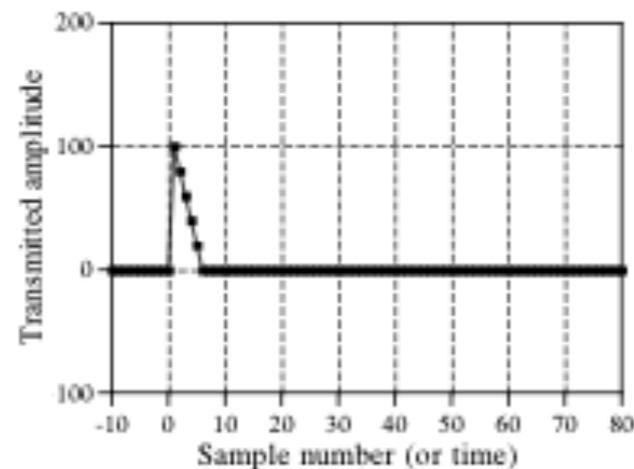


# Análisis espectral

## Correlación

*Dadas dos señales:*

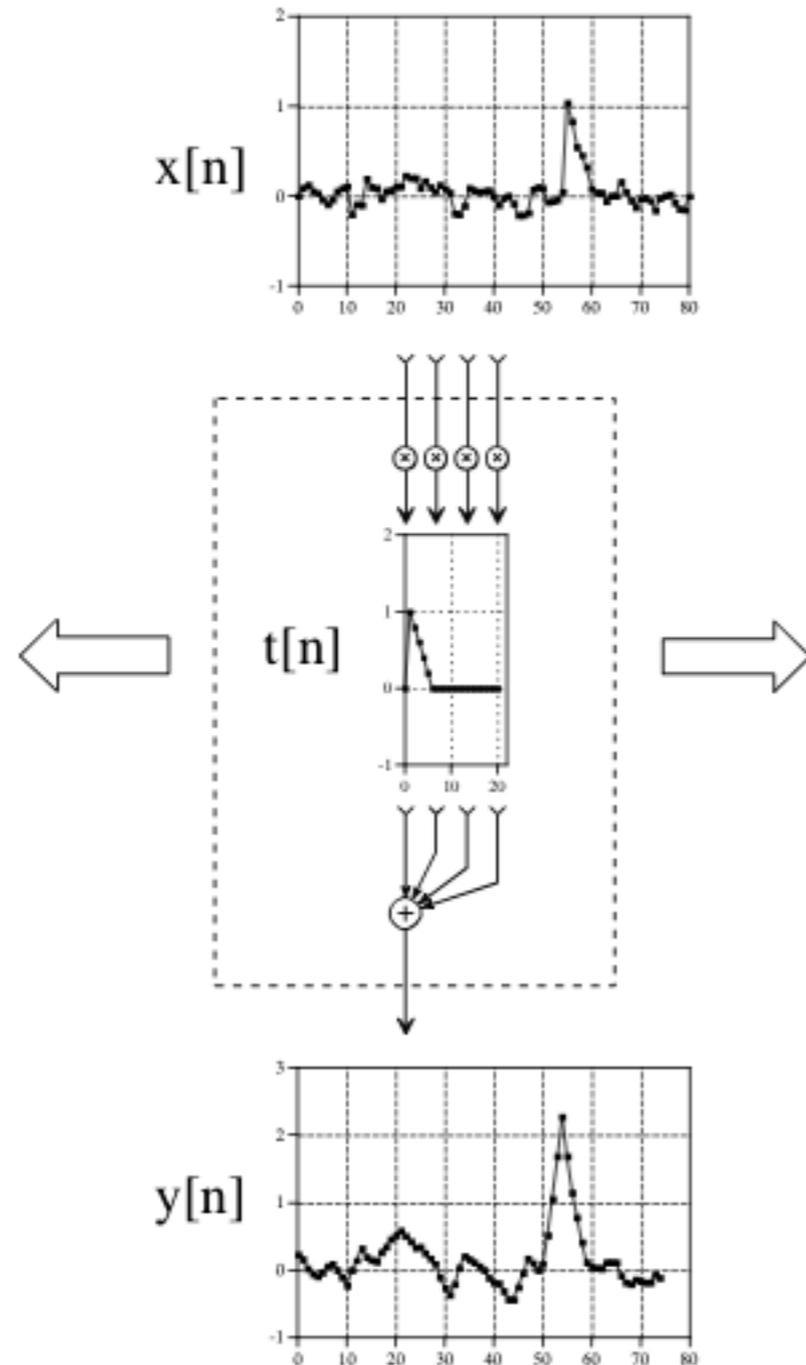
*Problema:*



Dada una señal de forma conocida, ¿Cual es la forma mejor forma de determinar si la misma señal está -y dónde- contenida en otra señal?

En otras palabras: ¿cuanto y dónde se parece una señal a otra?

# Correlación



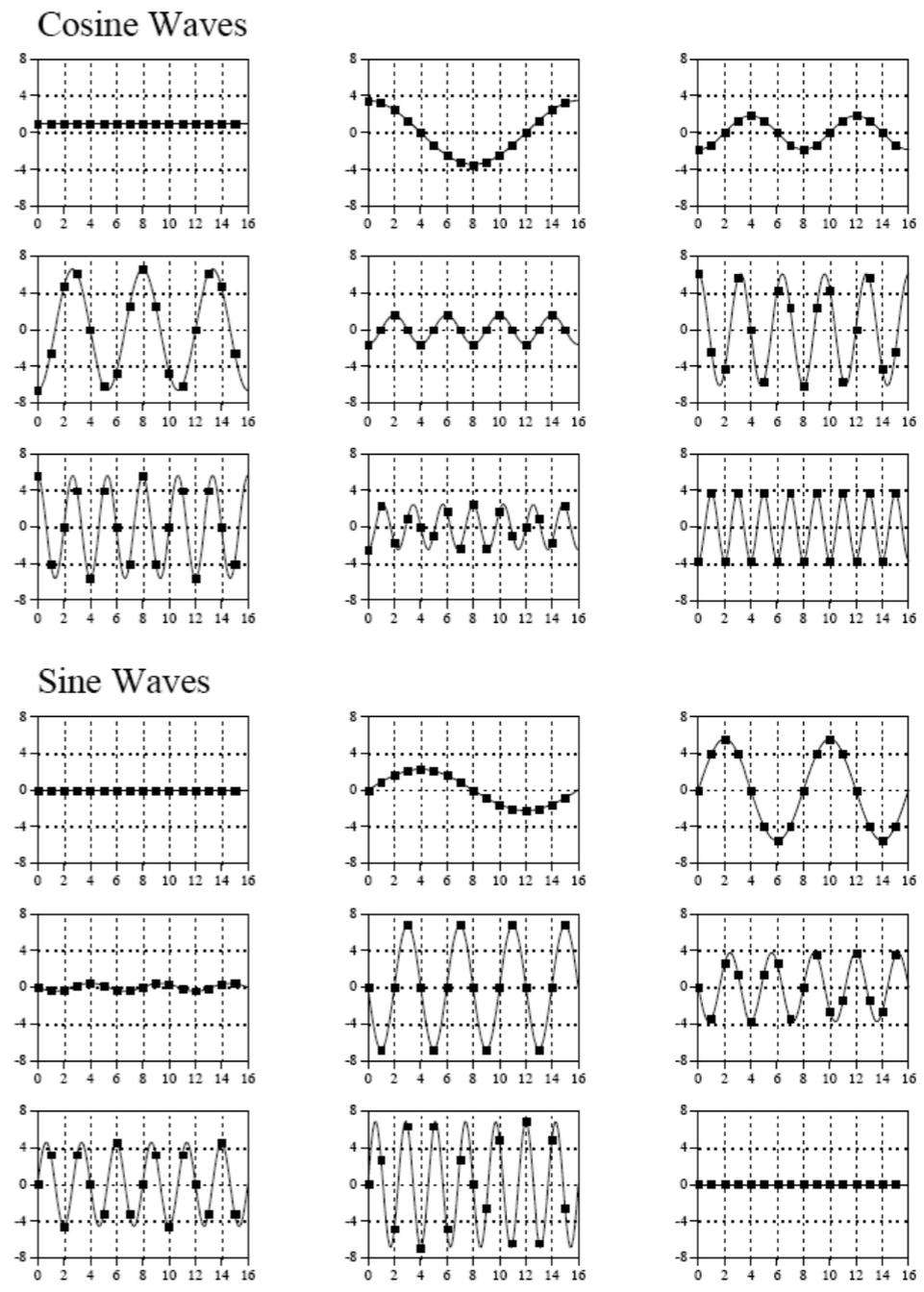
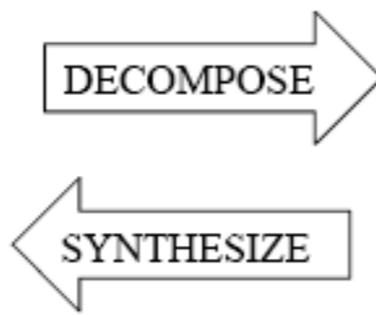
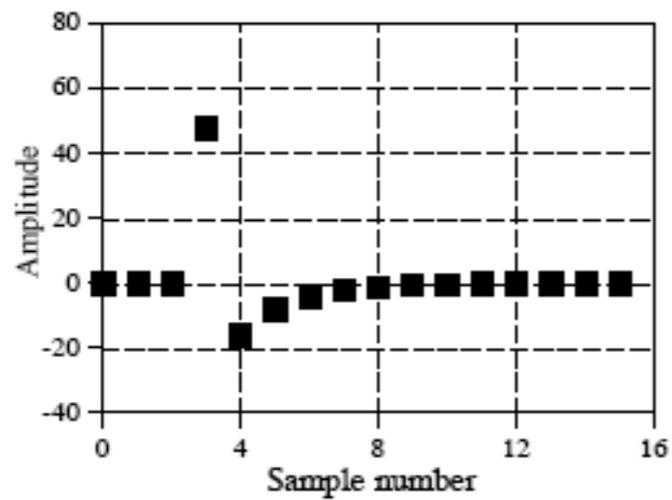
$$y[n] = \sum_{n=1}^N x[n]t[n-\tau]$$

# Análisis espectral

- Fourier

- Es una familia de técnicas matemáticas, basadas en la descomposición de señales *en sinusoides*.
- Trabajar con señales que son más fáciles de manejar matemáticamente que la señal original.

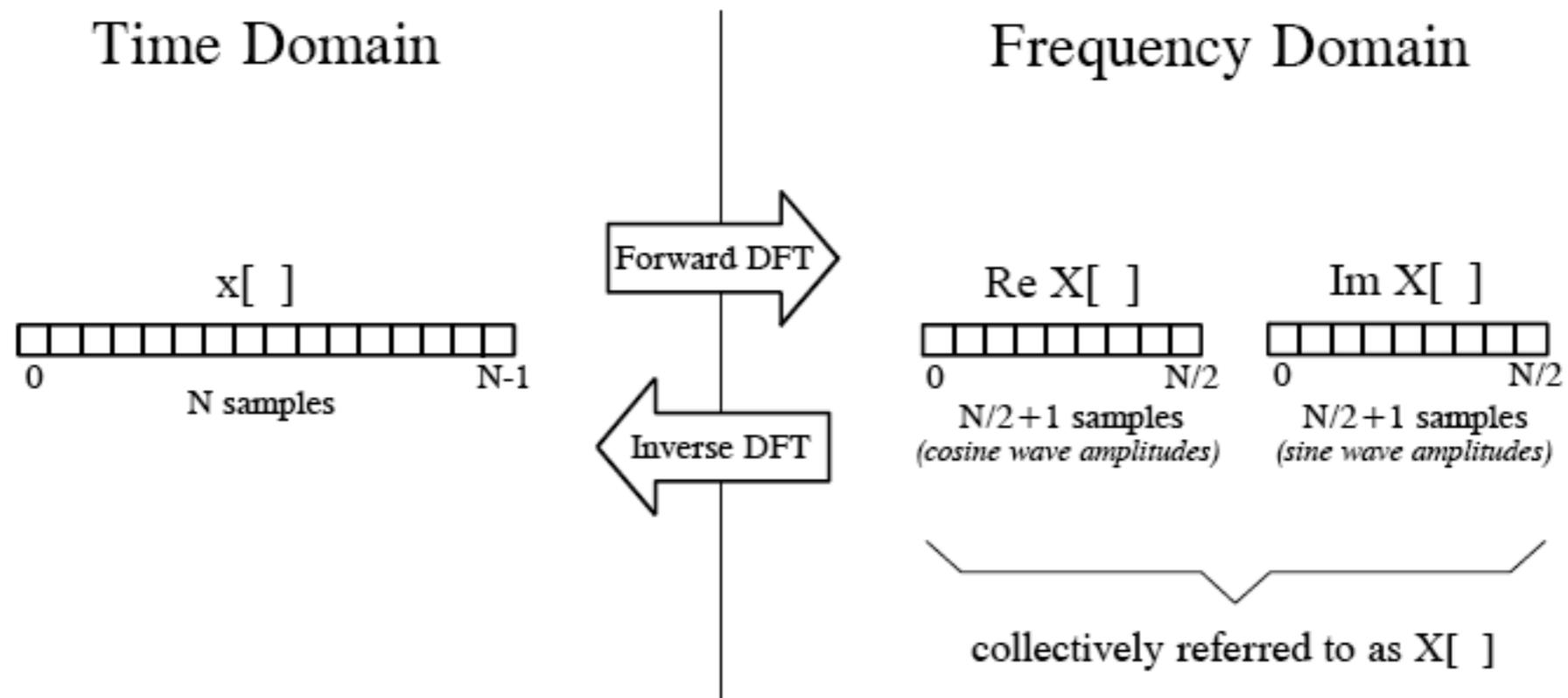
# Fourier



# Fourier

- Transforma una señal de entrada de  $N$  puntos en dos señales de salida de  $N/2+1$  puntos.
- La señal de entrada contiene la señal que será descompuesta (dominio del tiempo), mientras que las dos señales de salida contienen las amplitudes de los senos y cosenos que la componen (dominio de la frecuencia).

# Fourier



# Funciones base de la transformada de Fourier

## EQUATION 8-1

Equations for the DFT basis functions. In these equations,  $c_k[i]$  and  $s_k[i]$  are the cosine and sine waves, each  $N$  points in length, running from  $i = 0$  to  $N-1$ . The parameter,  $k$ , determines the frequency of the wave. In an  $N$  point DFT,  $k$  takes on values between 0 and  $N/2$ .

$$c_k [i] = \cos(2\pi ki/N)$$

$$s_k [i] = \sin(2\pi ki/N)$$

# Ecuaciones de la transformación de Fourier

- Perspectiva de la correlación

## EQUATION 8-4

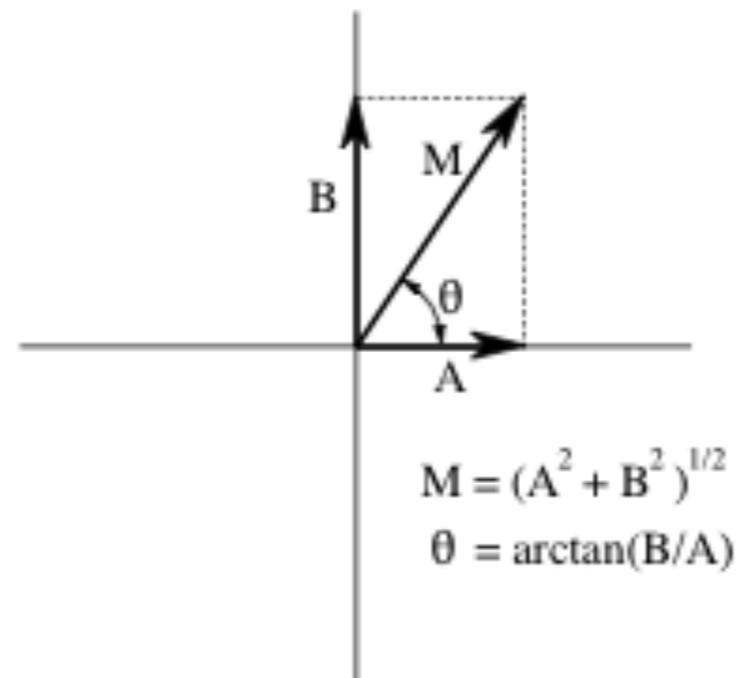
The analysis equations for calculating the DFT. In these equations,  $x[i]$  is the time domain signal being analyzed, and  $ReX[k]$  &  $ImX[k]$  are the frequency domain signals being calculated. The index  $i$  runs from 0 to  $N-1$ , while the index  $k$  runs from 0 to  $N/2$ .

$$ReX[k] = \sum_{i=0}^{N-1} x[i] \cos(2\pi k i / N)$$

$$ImX[k] = - \sum_{i=0}^{N-1} x[i] \sin(2\pi k i / N)$$

# Representación cartesiana y polar

FIGURE 8-9  
Rectangular-to-polar conversion. The addition of a cosine wave and a sine wave (of the same frequency) follows the same mathematics as the addition of simple vectors.



EQUATION 8-6  
Rectangular-to-polar conversion. The rectangular representation of the frequency domain,  $ReX[k]$  and  $ImX[k]$ , is changed into the polar form,  $MagX[k]$  and  $PhaseX[k]$ .

$$MagX[k] = (ReX[k]^2 + ImX[k]^2)^{1/2}$$

$$PhaseX[k] = \arctan\left(\frac{ImX[k]}{ReX[k]}\right)$$

EQUATION 8-7  
Polar-to-rectangular conversion. The two arrays,  $MagX[k]$  and  $PhaseX[k]$ , are converted into  $ReX[k]$  and  $ImX[k]$ .

$$ReX[k] = MagX[k] \cos(PhaseX[k])$$

$$ImX[k] = MagX[k] \sin(PhaseX[k])$$

# Relación de Euler

EQUATION 30-11

Euler's relation. This is a key equation for using complex numbers in science and engineering.

$$e^{jx} = \cos x + j \sin x$$

# Representación compleja de sinusoides

$$A \cos(\omega t) + B \sin(\omega t) \Leftrightarrow a + jb$$

*(conventional representation)*   *(complex number)*

$$M \cos(\omega t + \phi) \Leftrightarrow M e^{j\theta}$$

*(conventional representation)*   *(complex number)*

# Ecuación de Fourier

$$\hat{f}(\xi) = \int_{-\infty}^{\infty} f(x) e^{-2\pi i x \xi} dx$$