

IEE352 - Procesamiento Digital de Señales

Clase 01 - Muestreo de Señales 1

Dr. Marco A. Milla Sección Electricidad y Electrónica (SEE) Pontificia Universidad Católica del Perú (PUCP)

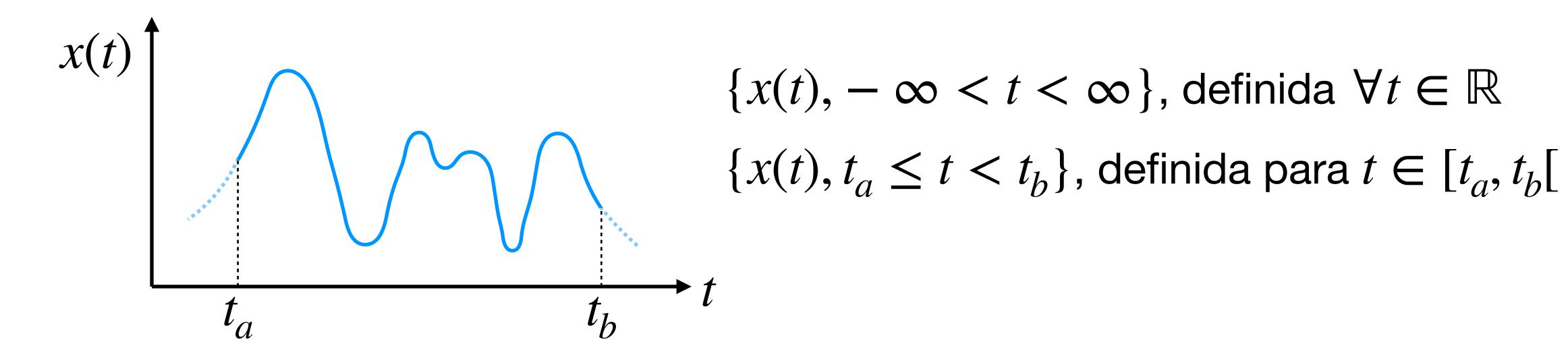
email: milla.ma@pucp.edu.pe

Contenido

- Señales continuas en el tiempo
- Señales discretas en el tiempo
- Muestreo de señales continuas en el tiempo

Definición

- Una señal en el tiempo-continuo es una cantidad variable que puede expresarse como una función cuyo dominio, el tiempo, se encuentra en el conjunto de los números reales.
- De esta forma para cada instante de tiempo t existe una valor x(t).



Clasificación de las señales

• La norma p de la señal x(t) se define como:

$$||x(t)||_p = \left(\int_{\tau} |x(t)|^p dt\right)^{1/p}$$

Si $||x(t)||_p$ es finita entonces x(t) es integrable en la potencia p.

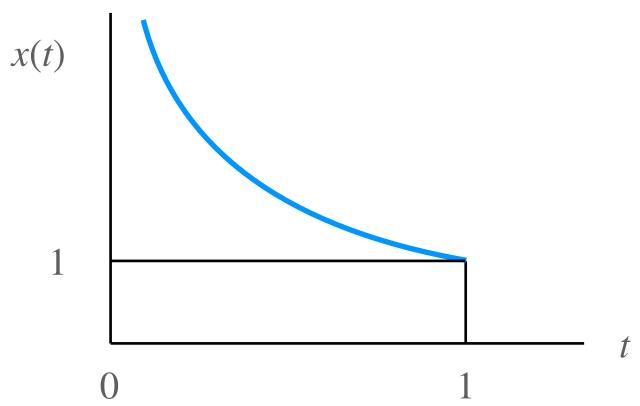
• Casos de señales según su norma.

$$p=2$$
: Energía finita $\int_{\tau} |x(t)|^2 dt < \infty$
$$p=1$$
: Absolutamente integrable $\int_{\tau} |x(t)| dt < \infty$
$$p=\infty$$
: Señal acotada $\lim_{t \to \infty} |x(t)|^2 = \sup_{t \to \infty} |x(t)| < \infty$

Clasificación de las señales

Ejemplo: Señal exponencial

$$x(t) = \frac{1}{t^a} \qquad 0 < t < 1 \quad (a > 0) .$$



Norma 1:
$$||x(t)||_1 = \int_0^1 t^{-a} dt = \frac{t^{1-a}}{1-a} \Big|_0^1 = \begin{cases} \frac{1}{1-a} & 0 < a < 1 \\ \infty & a \ge 1 \end{cases}$$

Norma 2:
$$||x(t)||_2^2 = \int_0^1 t^{-2a} dt = \frac{t^{1-2a}}{1-2a} \Big|_0^1 = \begin{cases} \frac{1}{1-2a} & 0 < a < \frac{1}{2} \\ \infty & a \ge \frac{1}{2} \end{cases}$$

En este ejemplo, si x(t) tiene norma 2 entonces también tiene norma 1.

Delta de Dirac o señal de impulso unitario

Definiciones incompletas

1.
$$\delta(t) = \begin{cases} \infty & t = 0 \\ 0 & t \neq 0 \end{cases}$$
 no bien definida.

$$2. \qquad \delta(t) = \lim_{\epsilon \to 0} p_{\epsilon}(t) \qquad \text{donde} \qquad p_{\epsilon}(t) = \begin{cases} \frac{1}{\epsilon} & -\frac{\epsilon}{2} < t < \frac{\epsilon}{2} \\ 0 & t < -\frac{\epsilon}{2}, t > \frac{\epsilon}{2} \end{cases}$$

Tampoco es una buena definición porque $p_{\epsilon}(t)$ diverge cuando $\epsilon \to 0$. Sin embargo si satisface la relación

$$\lim_{\epsilon \to 0} \int p_{\epsilon}(t)x(t)dt = x(0).$$

Delta de Dirac o señal de impulso unitario

Definición matemáticamente correcta en base a su propiedad.
 La función delta de Dirac es una distribución o una función generalizada que está definida por la siguiente formula integral:

$$\int_{-\infty}^{\infty} \delta(t - a)x(t)dt = x(a), \quad \text{e.g.,} \quad \int_{-\infty}^{\infty} \delta(t)dt = 1.$$

Esta definición es importante para la abstracción matemática de funciones como el escalón unitario u(t) o la señal senoidal $\sin(\omega t)$.

Propiedades

$$\delta(\alpha t) = \frac{\delta(t)}{|\alpha|} \text{ (escalado)}$$

$$\delta(-t) = \delta(t) \text{ (simetría)}$$

$$x(t)\delta(t-a) = x(a)\delta(t-a)$$

$$t^{n}\delta(t) = 0 \quad \forall n > 0, \ t \in \mathbb{R}$$

Transformada de Fourier continua

 Para la representación en frecuencia de las señales continuas en el tiempo se utiliza la transformada de Fourier continua.

• Definición:
$$x(t) \stackrel{\mathscr{F}}{\longleftrightarrow} X(\Omega)$$

F.T. Directa:
$$X(\Omega) = \int_{-\infty}^{\infty} x(t)e^{-j\Omega t}dt$$
, $\Omega \in \mathbb{R}, -\infty < x(t) < \infty$

F.T. Inversa:
$$x(t) = \frac{1}{2\pi} \int_{-\infty}^{\infty} X(\Omega) e^{j\Omega t} d\Omega$$
,

donde t es tiempo, Ω es frecuencia, y $e^{j\Omega t}$ es una función exponencial compleja definida como:

$$e^{j\Omega t} = \cos(\Omega t) + j\sin(\Omega t)$$
 (funciones senoidales).

Transformada de Fourier continua

• Ejemplo: Transformada de Fourier de función rectangular

$$\mathcal{F}\left\{ \operatorname{rect}\left(\frac{t}{B}\right) \right\} \qquad \operatorname{rect}(t) = \begin{cases} 1 & |t| \leq \frac{1}{2} \\ 0 & |t| > \frac{1}{2} \end{cases}$$

$$X(\Omega) = \int_{-\infty}^{\infty} \operatorname{rect}\left(\frac{t}{B}\right) e^{-j\Omega t} dt$$

$$= \int_{-B/2}^{B/2} e^{-j\Omega t} dt = \frac{e^{-j\Omega t}}{-j\Omega} \bigg|_{-B/2}^{B/2}$$

$$= \frac{e^{-j\Omega B/2} - e^{j\Omega B/2}}{-j\Omega} = \frac{2j \sin(\Omega B/2)}{j\Omega} = B \operatorname{sinc}(\Omega B/2)$$

$$\operatorname{donde} \operatorname{sinc}(x) = \frac{\sin(x)}{-\beta}.$$

Existencia de la Transformada de Fourier continua

- Condiciones de Dirichlet: condiciones suficientes para le existencia de la transformada de Fourier.
 - 1. x(t) tiene un número finito de discontinuidades.
 - 2. x(t) tiene un número finito de máximos y mínimos.
 - 3. x(t) es absolutamente integrable (norma 1 finita).

$$|X(\Omega)| = |\int_{-\infty}^{\infty} x(t)e^{-j\Omega t}dt| \le \int_{-\infty}^{\infty} |x(t)e^{-j\Omega t}|dt = \int_{-\infty}^{\infty} |x(t)|dt = ||x(t)||_{1} < \infty$$

- Notas:
 - Condiciones 1 y 2 aseguran la existencia de la integral de Riemann.
 - Las condiciones de Dirichlet son condiciones suficientes pero no necesarias. Por ejemplo x(t) = sinc(t) no cumple con condiciones 2 y 3 pero tiene una transformada de Fourier válida.
 - Algunas funciones como $\cos(\Omega_o t)$ no son integrables pero sus transformadas pueden definirse usando funciones generalizadas.

$$x(t) = \cos(\Omega_o t) \xrightarrow{\mathcal{F}} X(\Omega) = \frac{1}{2} \left(\delta(\Omega - \Omega_o) + \delta(\Omega + \Omega_o) \right)$$
$$y(t) \cos(\Omega_o t) \xrightarrow{\mathcal{F}} \frac{1}{2} \left(Y(\Omega - \Omega_o) + Y(\Omega + \Omega_o) \right)$$

Propiedades de la transformada de Fourier 1

Linealidad

$$\begin{cases}
x(t) & \stackrel{\mathscr{F}}{\longleftrightarrow} X(\Omega) \\
y(t) & \stackrel{\mathscr{F}}{\longleftrightarrow} Y(\Omega)
\end{cases} \implies a x(t) + b y(t) & \stackrel{\mathscr{F}}{\longleftrightarrow} a X(\Omega) + b Y(\Omega)$$

• Simetría conjugada o Hermitiana

$$x(t)$$
 es real $\iff X(\Omega) = X^*(-\Omega)$

• Desplazamiento en el tiempo

$$x(t-t_o) \stackrel{\mathscr{F}}{\longleftrightarrow} X(\Omega)e^{-j\Omega t_o}$$

• Desplazamiento en frecuencia (modulación)

$$e^{j\Omega_o t} x(t) \stackrel{\mathscr{F}}{\longleftrightarrow} X(\Omega - \Omega_o).$$

Propiedades de la transformada de Fourier 2

Escalamiento

$$x(at) \stackrel{\mathscr{F}}{\longleftrightarrow} \frac{1}{|a|} X \left(\frac{\Omega}{|a|} \right) \qquad \forall a \neq 0$$

Convolución

$$x(t) * y(t) = \int_{-\infty}^{\infty} x(\tau) y(t - \tau) d\tau \stackrel{\mathcal{F}}{\longleftrightarrow} X(\Omega) Y(\Omega)$$

$$x(t) y(t) \stackrel{\mathscr{F}}{\longleftrightarrow} \frac{1}{2\pi} X(\Omega) * Y(\Omega) = \frac{1}{2\pi} \int_{-\infty}^{\infty} X(\theta) Y(\Omega - \theta) d\theta$$

Teorema de Parseval

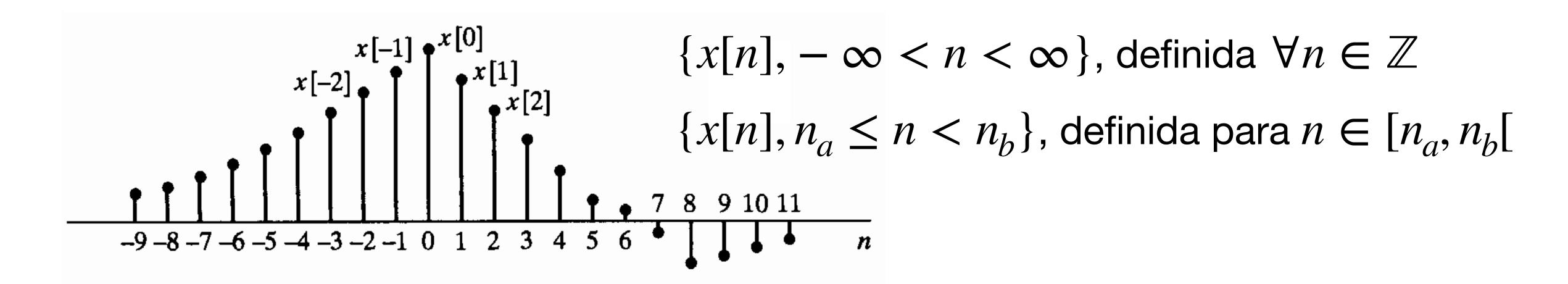
$$\int_{-\infty}^{\infty} |x(t)|^2 dt = \frac{1}{2\pi} \int_{-\infty}^{\infty} |X(\Omega)|^2 d\Omega$$

Teorema de Potencia

$$\int_{-\infty}^{\infty} x(t) y^*(t) dt = \frac{1}{2\pi} \int_{-\infty}^{\infty} X(\Omega) Y^*(\Omega) d\Omega$$

Definición

- Una señal en tiempo-discreto x[n] es una cantidad variable que puede expresarse como una función de una variable independiente entera $n \in \mathbb{Z}$.
- Una señal en tiempo discreto no está definida para instantes entre dos muestras sucesivas. Es incorrecto pensar que x[n] es igual a cero si n no es un entero, la señal x[n] no está definida para valores no enteros de n.



Clases de señales

• La norma p de la señal x[n] se define como:

$$||x[n]||_p = \left(\sum_{n} |x[n]|^p\right)^{1/p}$$

Si $||x[n]||_p$ es finita entonces x[n] es sumable en la potencia p.

Casos de señales según su norma.

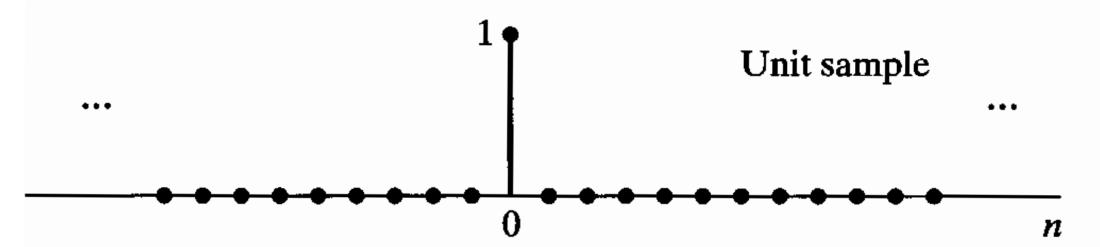
$$p=2$$
 : Energía finita $\sum_n |x[n]|^2 < \infty$
$$p=1 : \text{Absolutamente sumable } \sum_n |x[n]| < \infty$$

$$p=\infty : \text{Señal acotada } \lim_{p\to\infty} |x[n]|_p = \sup_n |x[n]| < \infty$$

Ejemplos de señales en tiempo discreto

• El impulso unitario es una señal que vale 1 solo para n=0, para los demás casos vale 0.

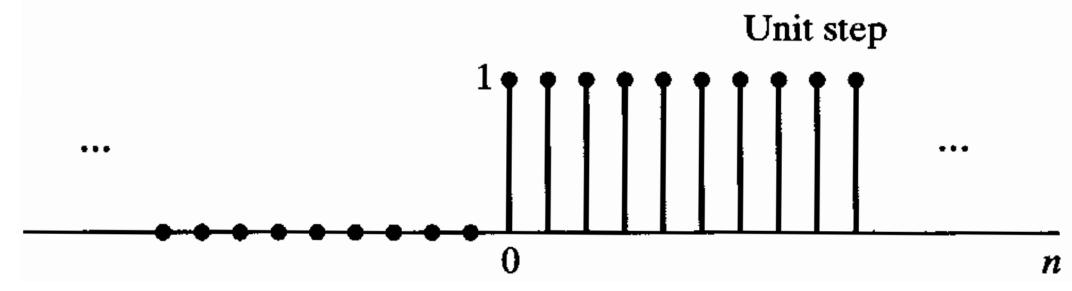
$$\delta[n] = \begin{cases} 1, & n = 0 \\ 0, & n \neq 0 \end{cases}$$



Está bien definida, mucho menos compleja matemáticamente que el delta de Dirac.

• La señal escalón unitario es una señal que vale 1 para todo $n \ge 0$, para n negativo vale 0.

$$u[n] = \begin{cases} 1, & n \ge 0 \\ 0, & n < 0 \end{cases}$$



Transformada de Fourier en tiempo discreto

- Para el análisis en frecuencia de las señales discretas en el tiempo se utiliza la transformada de Fourier en tiempo discreto (DTFT).
- Definición:

DTFT directa:
$$X(\omega) = \sum_{n=-\infty}^{\infty} x[n]e^{-j\omega n}, \quad \omega \in \mathbb{R}$$

DTFT inversa: $x[n] = \frac{1}{2\pi} \int_{-\pi}^{\pi} X(\omega)e^{j\omega n}d\omega, \quad n \in \mathbb{Z}$

donde n es una variable independiente entera (tiempo discreto) y ω es la frecuencia normalizada.

Transformada de Fourier en tiempo discreto

• Ejemplo 1: Señal exponencial.

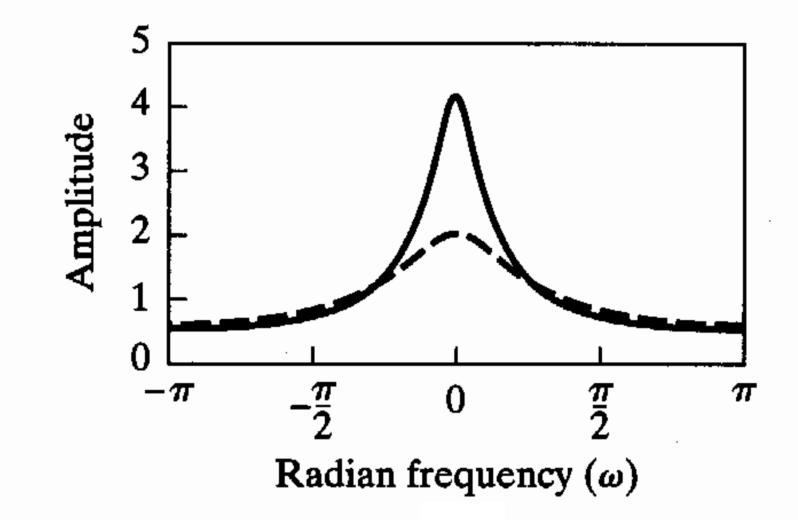
Dado $x[n] = a^n u[n]$, la DTFT de esta secuencia es:

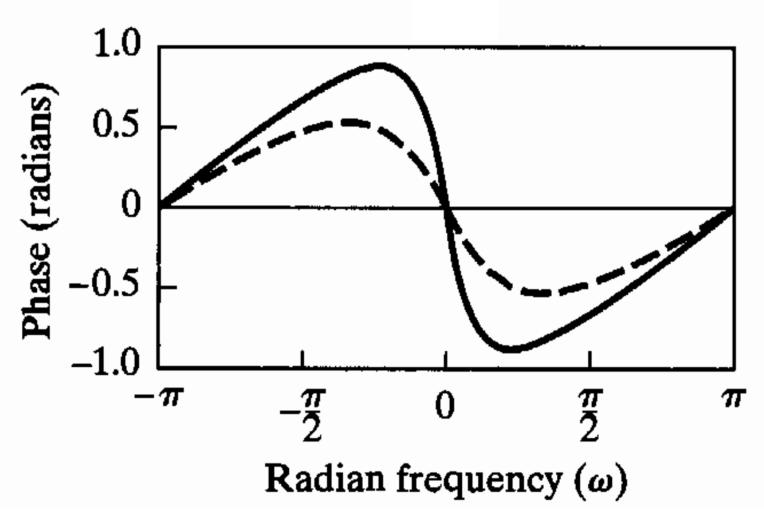
$$X(\omega) = \sum_{n=0}^{\infty} a^n e^{-j\omega n} = \sum_{n=0}^{\infty} \left(a e^{-j\omega} \right)^n$$
$$= \frac{1}{1 - a e^{-j\omega}}, \qquad |a| < 1.$$

• Podemos calcular la magnitude y fase de $X(\omega)$.

$$|X(\omega)| = \frac{1}{(1 + a^2 - 2a\cos\omega)^{1/2}},$$

$$\angle X(\omega) = \tan^{-1}\left(\frac{-a\sin\omega}{1 - a\cos\omega}\right).$$

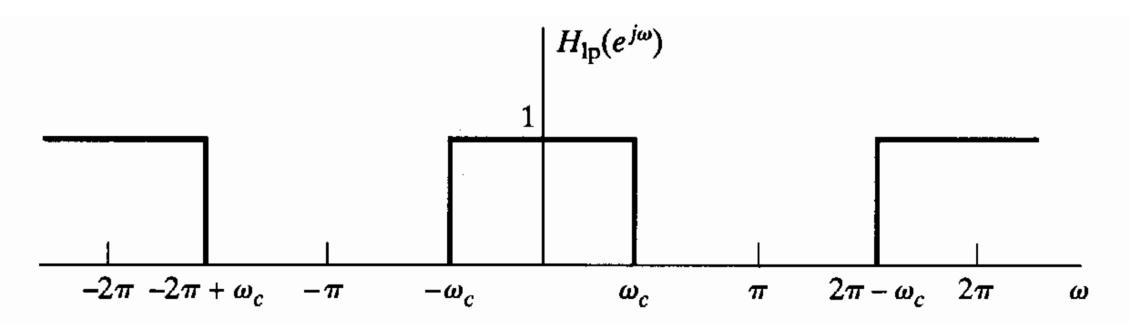




Transformada de Fourier en tiempo discreto

• Ejemplo 2: Filtro ideal pasa bajos

$$\mathrm{Dado}\,H_{\mathrm{lp}}(\omega) = \begin{cases} 1, & |\omega| < \omega_c, \\ 0, & \omega_c < |\omega| \leq \pi, \end{cases} \qquad \frac{1}{-2\pi - 2\pi + \omega_c - \pi}$$



con periodicidad 2π , la DTFT inversa de este filtro (respuesta impulsiva) es:

$$h_{\rm lp}[n] = \frac{1}{2\pi} \int_{-\omega_c}^{\omega_c} e^{j\omega n} d\omega$$

$$= \frac{1}{2\pi j n} e^{j\omega n} \Big|_{-\omega_c}^{\omega_c} = \frac{1}{2\pi j n} \left(e^{j\omega_c n} - e^{-j\omega_c n} \right),$$

$$= \frac{\sin \omega_c n}{\pi n} = \frac{\omega_c}{\pi} {\rm sinc}(\omega_c n), \qquad -\infty < n < \infty.$$

Existencia de la Transformada de Fourier en tiempo discreto

- La existencia de la DTFT implica que $|X(\omega)| < \infty$, $\forall \omega \in [-\pi, \pi]$
- Condición suficiente para la existencia de la DTFT es que x[n] sea absolutamente sumable (norma 1 finita).

$$|X(\omega)| = \left| \sum_{n = -\infty}^{\infty} x[n] e^{-j\omega n} \right|$$

$$\leq \sum_{n = -\infty}^{\infty} \left| x[n] e^{-j\omega n} \right| = \sum_{n = -\infty}^{\infty} |x[n]| = ||x[n]||_{1} < \infty$$

Si x[n] tiene norma 1 finita entonces $X(\omega)$ existe.

Propiedades de la DTFT 1

Periodicidad

$$X(\omega) = X(\omega - 2\pi k), \quad \forall k \in \mathbb{Z}$$

Linealidad

$$x[n] \xrightarrow{\text{DTFT}} X(\omega)$$

$$y[n] \xrightarrow{\text{DTFT}} Y(\omega)$$

$$\Rightarrow a x[n] + b y[n] \xrightarrow{\text{DTFT}} a X(\omega) + b Y(\omega)$$

Desplazamiento en el tiempo

$$x[n-n_o] \stackrel{\text{DTFT}}{\longleftrightarrow} X(\omega)e^{-j\omega n_o}$$

Desplazamiento en frecuencia (modulación)

$$e^{j\omega_o n}x[n] \stackrel{\text{DTFT}}{\longleftrightarrow} X(\omega - \omega_o)$$

Propiedades de la DTFT 2

Simetría conjugada o Hermitiana

$$x[n]$$
 es real $\iff X(\omega) = X^*(-\omega)$

• Convolución (discreta en el tiempo y periódica en la frecuencia)

$$x[n] * y[n] = \sum_{k=-\infty}^{\infty} x[k] y[n-k] \stackrel{\text{DTFT}}{\longleftrightarrow} X(\omega) Y(\omega)$$

$$x[n] y[n] \stackrel{\text{DTFT}}{\longleftrightarrow} X(\omega) * Y(\omega) = \frac{1}{2\pi} \int_{-\pi}^{\pi} X(\theta) Y(\omega - \theta) d\theta$$

Teorema de Parseval

$$\sum_{n=-\infty}^{\infty} |x[n]|^2 = \frac{1}{2\pi} \int_{-\pi}^{\pi} |X(\omega)|^2 d\omega$$

Teorema de Potencia

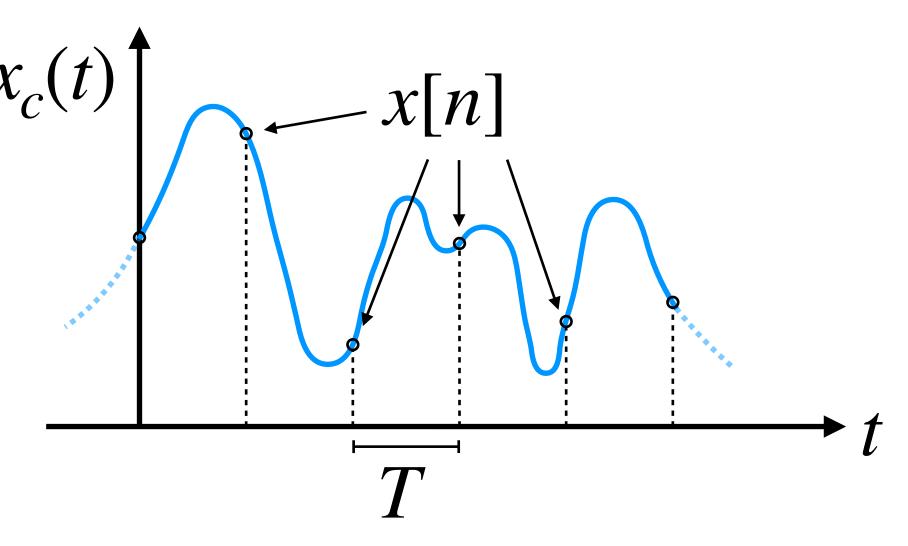
$$\sum_{n=-\infty}^{\infty} x[n] y^*[n] = \frac{1}{2\pi} \int_{-\pi}^{\pi} X(\omega) Y^*(\omega) d\omega$$

Muestreo periódico

• Muestreo periódico: método típico de muestreo.

$$x[n] = x_c(nT), \qquad n \in \mathbb{Z}, t = nT$$

donde T es el periodo y $f_s=\frac{1}{T}$ es la frecuencia de muestreo ($\Omega_s=2\pi f_s=\frac{2\pi}{T}$).

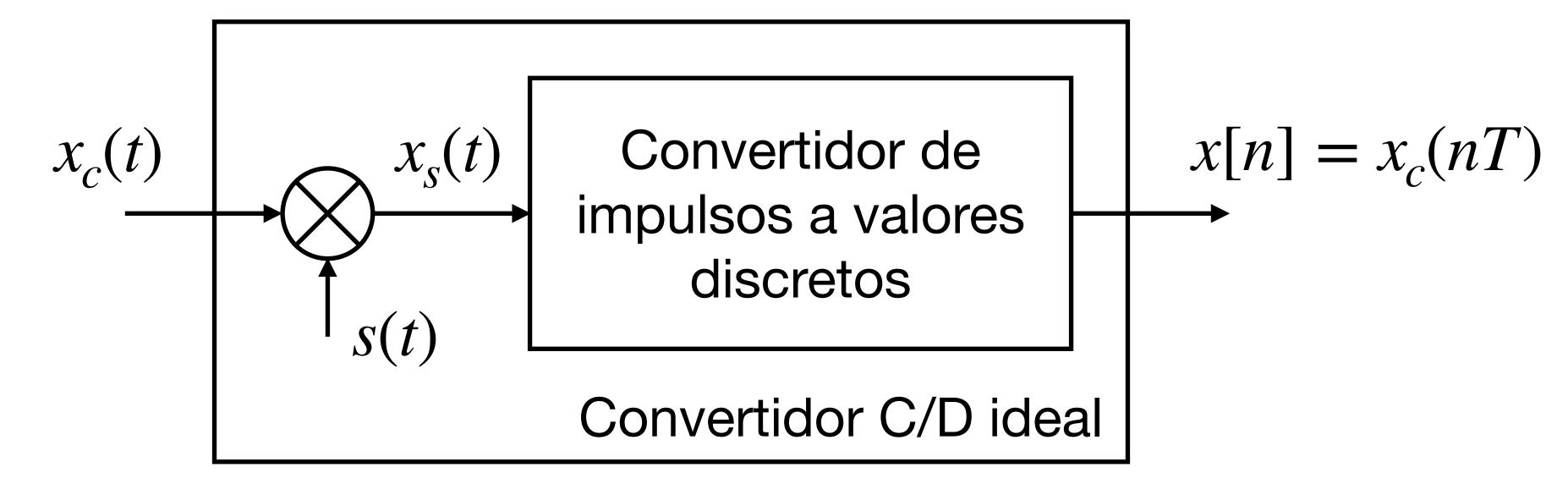


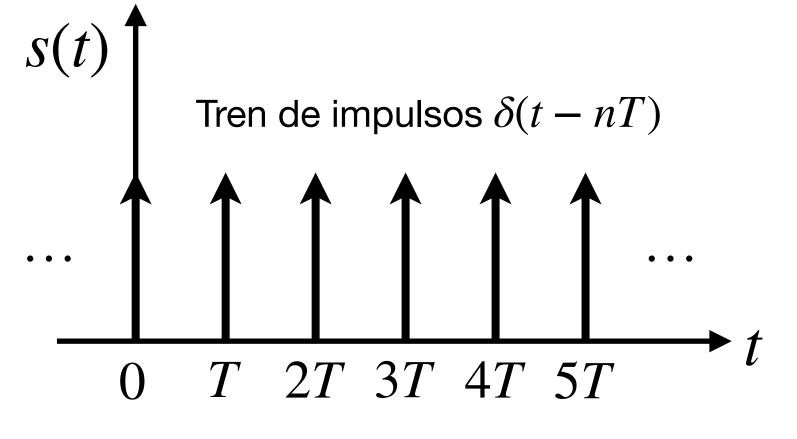
- En general, la operación de muestreo no es invertible. Sin embargo, para un tipo especial de señales se puede reconstruir la señal original a partir de sus muestras.
- Modelo matemático: Convertidor ideal de tiempo continuo a discreto (C/D)

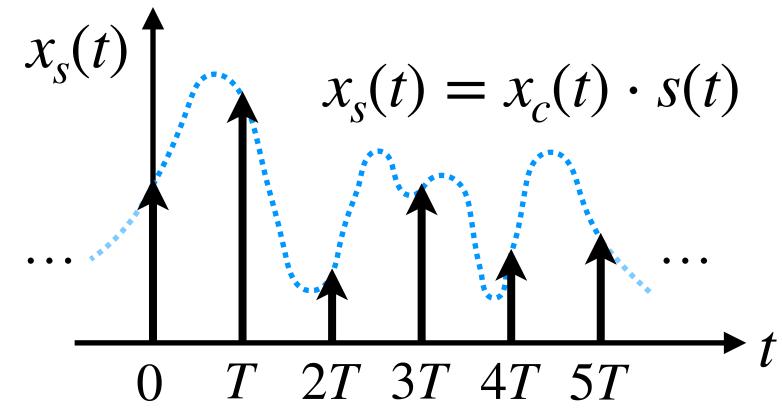
$$x_c(t) \longrightarrow C/D \longrightarrow x[n] = x_c(nT)$$

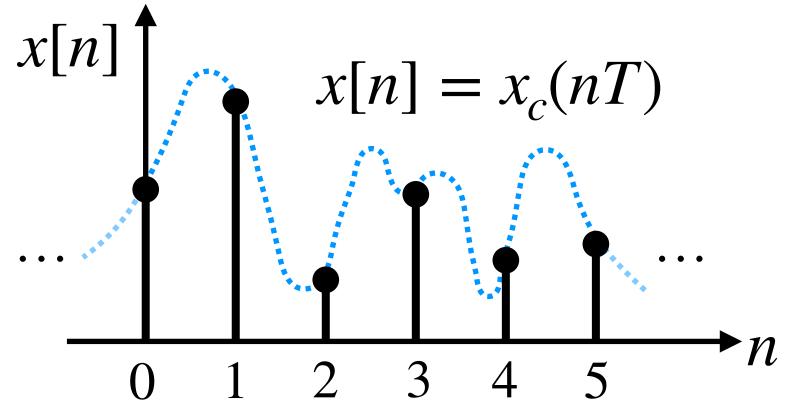
$$\uparrow_T$$

Convertidor ideal de tiempo continuo a discreto









Representación en frecuencia del muestreo

• Tren de impulsos

$$s(t) = \sum_{n=-\infty}^{\infty} \delta(t - nT), \text{ donde } \delta(t) \text{ es el Delta de Dirac.}$$

• Impulsos modulados por la señal $x_c(t)$

$$x_{s}(t) = x_{c}(t) \cdot s(t) = x_{c}(t) \cdot \sum_{n = -\infty}^{\infty} \delta(t - nT) = \sum_{n = -\infty}^{\infty} x_{c}(nT) \,\delta(t - nT)$$

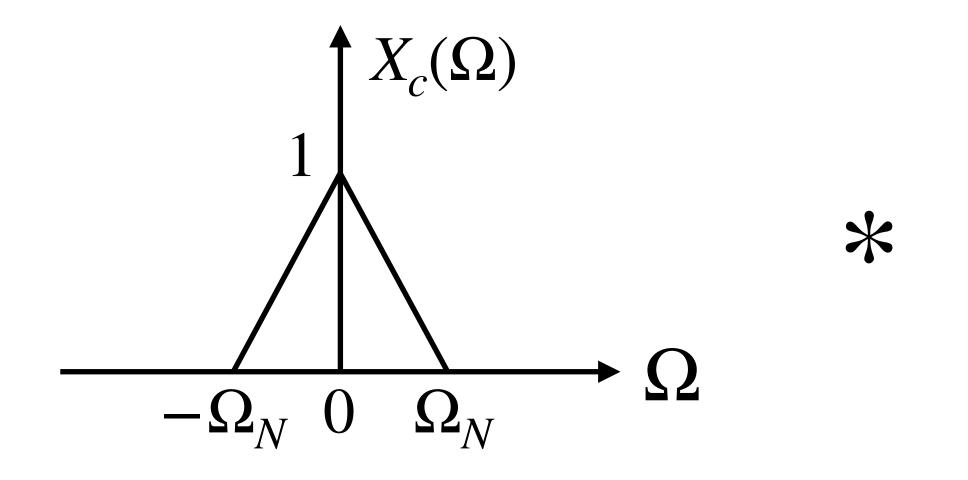
En el dominio de la frecuencia

$$X_{S}(\Omega) = \frac{1}{2\pi} X_{C}(\Omega) * S(\Omega),$$

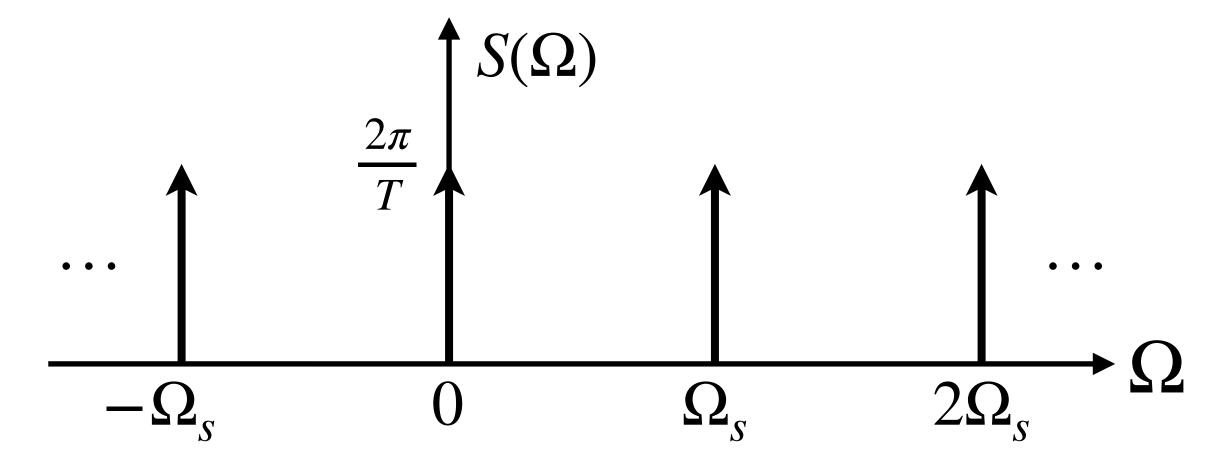
dado
$$S(\Omega)=\frac{2\pi}{T}\sum_{k=-\infty}^{\infty}\delta(\Omega-k\Omega_s),\,\Omega_s=\frac{2\pi}{T}$$
 (frecuencia de muestreo) podemos encontrar

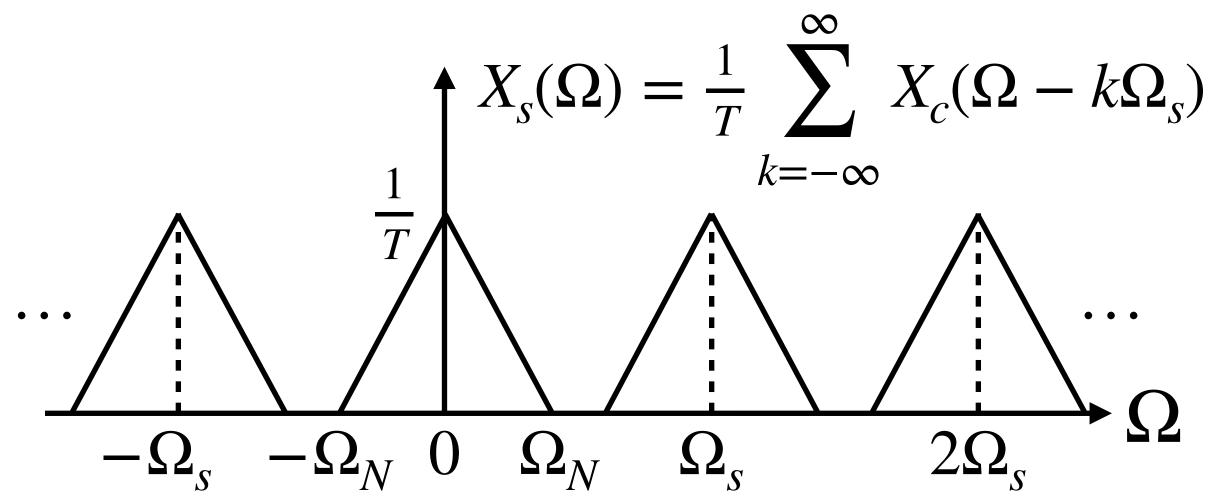
$$X_{S}(\Omega) = \frac{1}{T} \sum_{k=-\infty}^{\infty} X_{c}(\Omega - k\Omega_{S}).$$

Representación en frecuencia del muestreo



Para evitar overlape (aliasing) necesitamos $\Omega_N < \Omega_s - \Omega_N$ $\Longrightarrow \Omega_s > 2\Omega_N$ donde Ω_N es la frecuencia máxima de $X_c(\Omega)$.





Teorema de Nyquist o del muestreo & Aliasing

• Si $x_c(t)$ es una señal de banda limitada con $X_c(\Omega)=0$ para $|\Omega|\geq\Omega_N$,

 $\implies x_c(t)$ puede ser determinado a partir de sus muestras

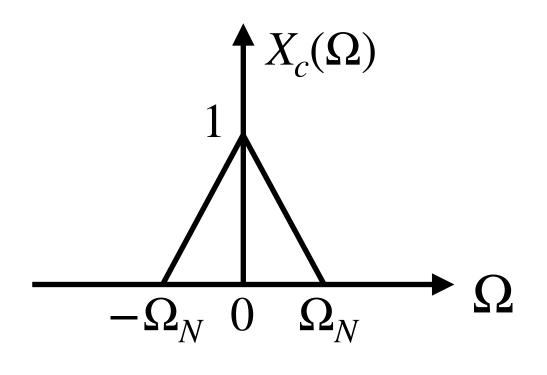
$$x[n] = x_c(nT), n \in \mathbb{Z},$$

si la frecuencia de muestreo $\Omega_{\scriptscriptstyle S}=\frac{2\pi}{T}$ es mayor que el doble de la frecuencia de Nyquist $\Omega_{\scriptscriptstyle N}$,

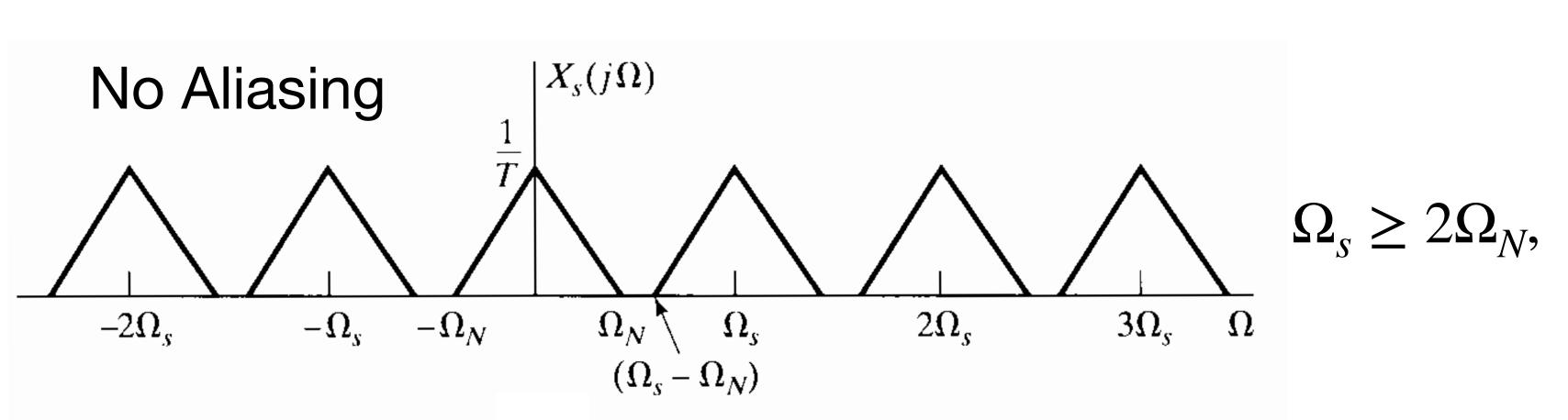
$$\Omega_{s} \geq 2\Omega_{N}$$
, Criterio de Nyquist.

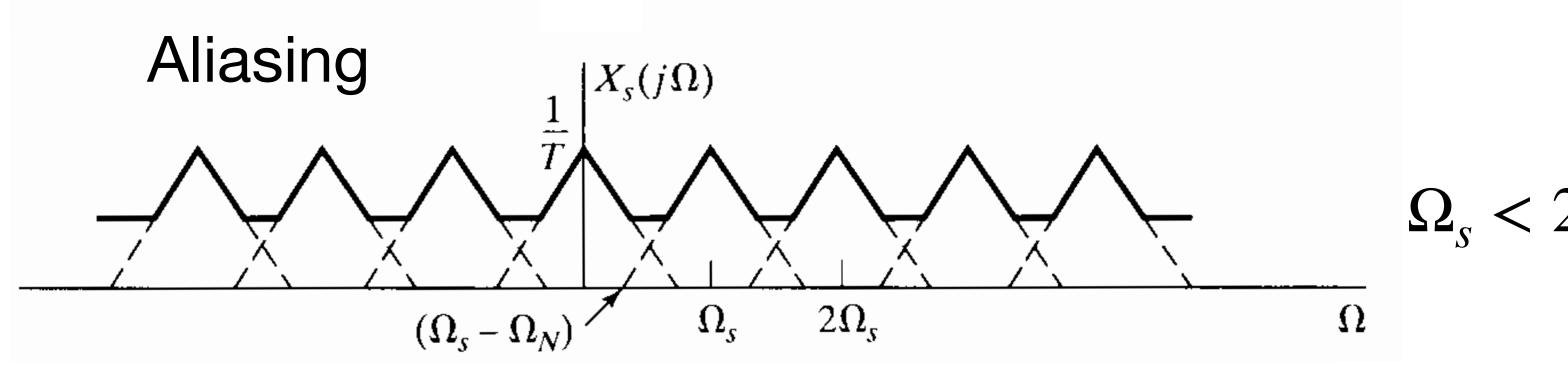
• Si $\Omega_N > \frac{\Omega_s}{2} \Longrightarrow$ se produce Aliasing.

Teorema de Nyquist o del muestreo & Aliasing



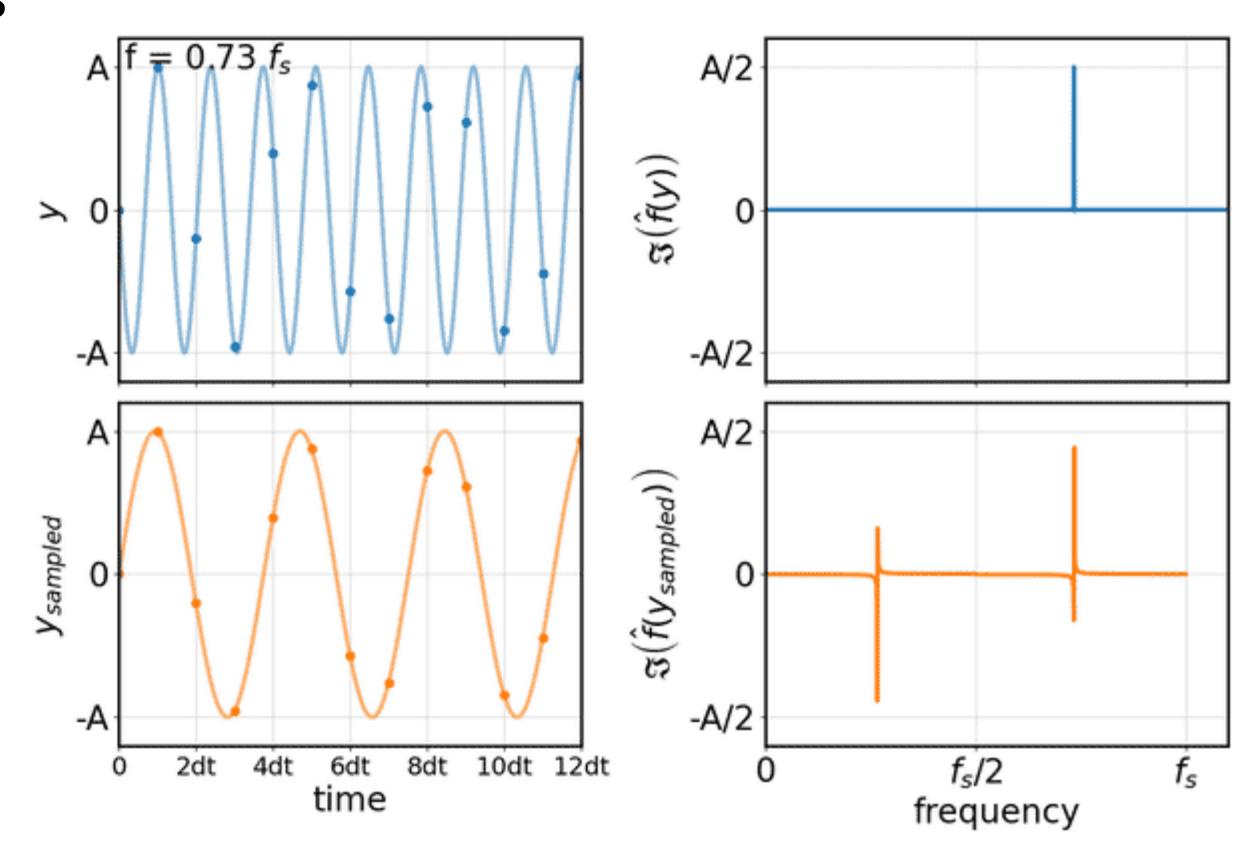
$$X_{s}(\Omega) = \frac{1}{T} \sum_{k=-\infty}^{\infty} X_{c}(\Omega - k\Omega_{s})$$





Teorema de Nyquist o del muestreo & Aliasing

- Aliasing es el efecto por el cual señales continuas en el tiempo, una vez muestreadas pueden llegar a ser indistinguibles. Aliasing puede generar distorsión de las señales y pérdida de la información que contienen.
- Aliasing se produce cuando muestreamos a una frecuencia menor que el doble de la máxima frecuencia de la señal (frecuencia de Nyquist) y, por tanto, no se puede recuperar (matemáticamente) la señal.



Teorema de Nyquist o del muestreo & Aliasing

 Ω

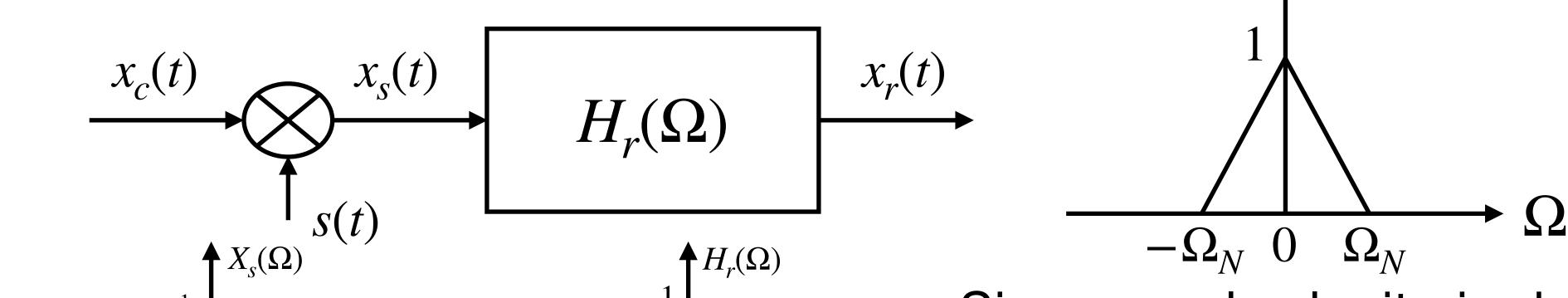
 $-\Omega_c$

• Para recuperar $x_c(t)$ debemos utilizar un filtro ideal pasabajos definido como

$$H_r(\Omega) = \begin{cases} 1, & |\Omega| < \Omega_c \\ 0, & |\Omega| > \Omega_c \end{cases} \text{ con frecuencia de corte } \Omega_c$$

tal que $\Omega_N < \Omega_c < \Omega_S - \Omega_N$.

 $-\Omega_N$ 0



Si se cumple el criterio de Nyquist

$$\Longrightarrow X_r(\Omega) = X_c(\Omega).$$

Relación con la DTFT de x[n]

Dado
$$x_s(t) = \sum_{n=-\infty}^{\infty} x_c(nT) \, \delta(t-nT)$$
, tomamos la Transformada de Fourier,

$$X_{S}(\Omega) = \sum_{n=-\infty}^{\infty} x_{c}(nT) e^{-j\Omega nT},$$

ya que $x[n] = x_c(nT)$ y $X(e^{j\omega}) = \sum x[n]e^{-j\omega n}$ tenemos que:

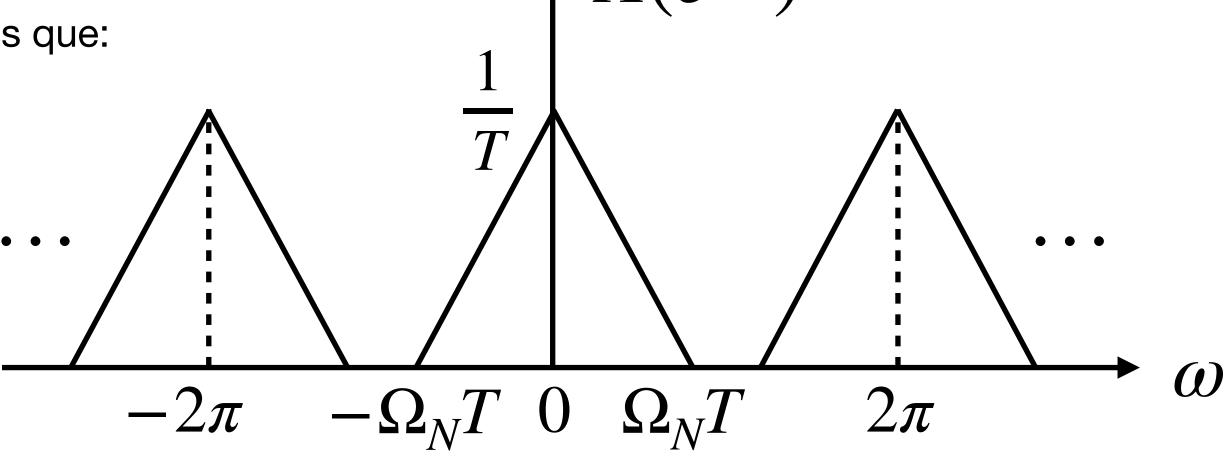
$$X_{S}(\Omega) = X(e^{j\omega}) \Big|_{\omega=\Omega T}^{n} = X(e^{j\Omega T}),$$

entonces

$$X(e^{j\Omega T}) = \frac{1}{T} \sum_{k=-\infty}^{\infty} X_c(\Omega - k\Omega_s),$$

o equivalentemente (describe el convertidor C/D ideal)

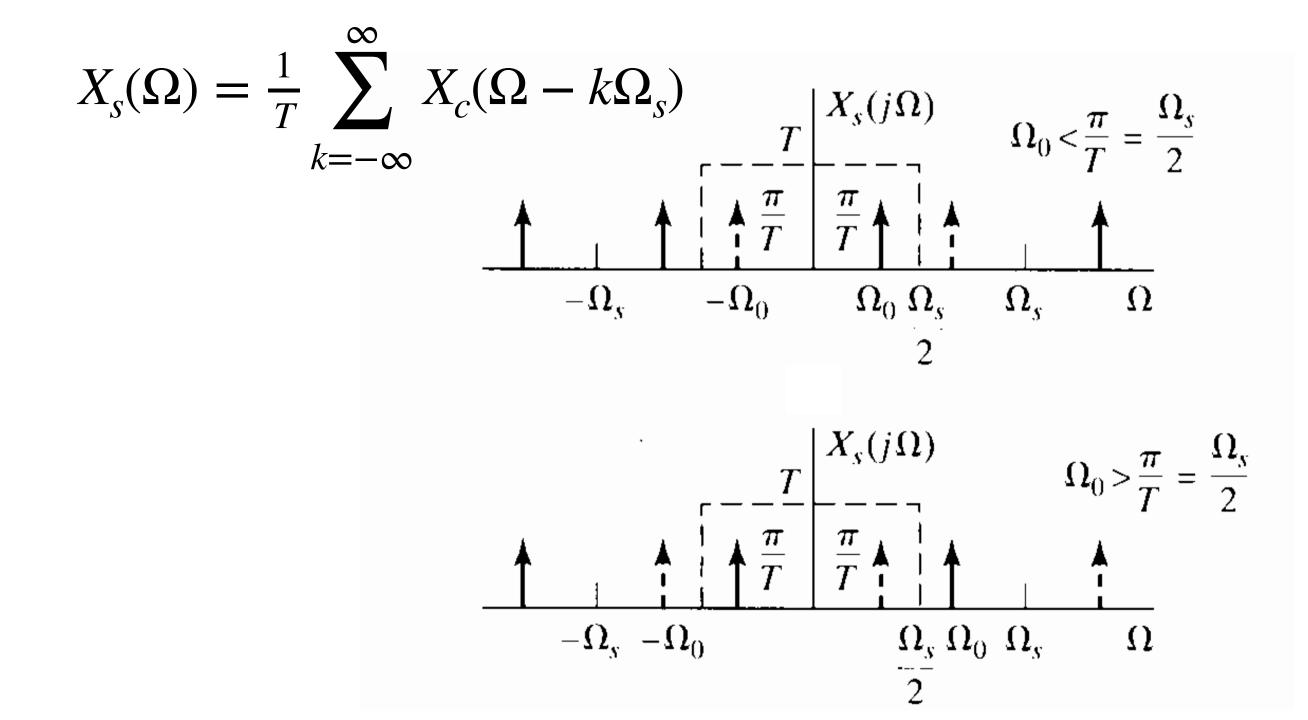
$$X(e^{j\omega}) = \frac{1}{T} \sum_{k=-\infty}^{\infty} X_c \left(\frac{\omega - 2\pi k}{T} \right).$$

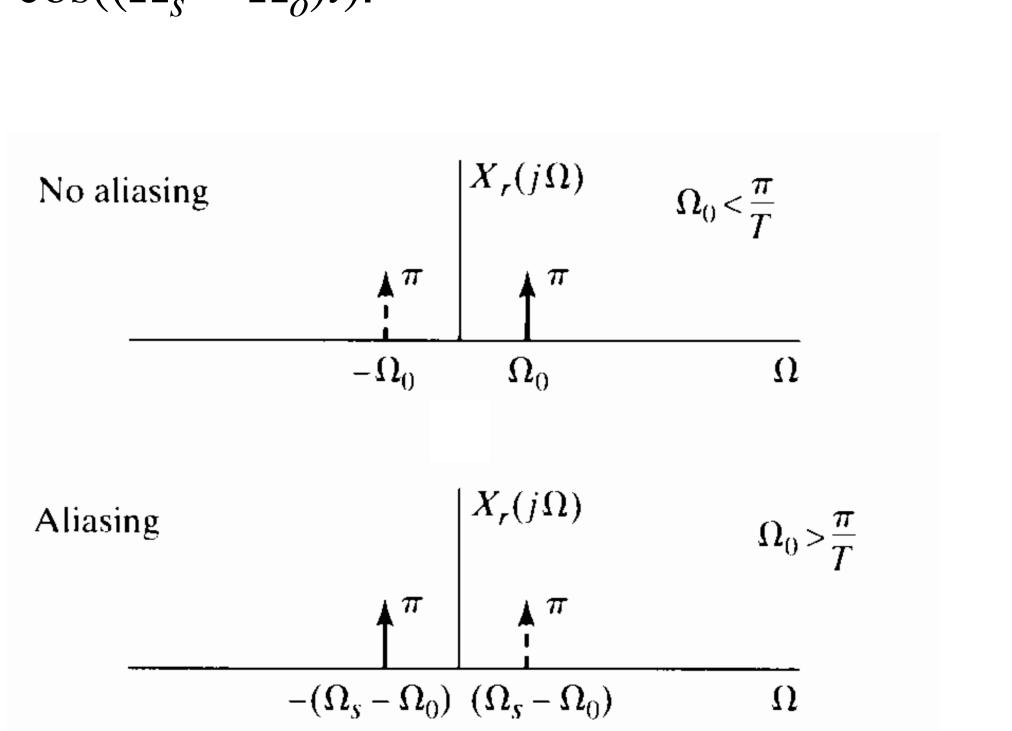


Espectro con periodo 2π

Aliasing en señales sinusoidales

- Ejemplo: Consideremos $x_c(t) = \cos(\Omega_o t)$.
- Si $\Omega_s \ge 2\Omega_o$, señal reconstruida sin aliasing, $\implies x_r(t) = \cos(\Omega_o t)$.
- Si $\Omega_s < 2\Omega_o$, señal reconstruida tiene aliasing, $\implies x_r(t) = \cos((\Omega_s \Omega_o)t)$.





 $X_c(j\Omega)$

Muchas gracias!