Tema 5. La convolución

Procesamiento de Señales, Sonido e Imágenes Digitales

Carlos Quemada Mayoral



Índice

- 5.1. La respuesta al impulso
- ▶ 5.2. La suma de convolución
- 5.3. La integral de convolución
- 5.4. Técnicas de cálculo
- ▶ 5.5. Propiedades
- 5.6. Modelización de sistemas de retroalimentación



5.1. La respuesta al impulso

Se llama respuesta al impulso h(t) a la respuesta de un sistema cuando la entrada es una delta.

$$h(t) = \mathbf{T}\{\delta(t)\}\$$

- Como se verá más adelante, la respuesta al impulso permite caracterizar un sistema lineal e invariante temporal (LTI) ante cualquier entrada x(t).
- Para obtener h(t) simplemente tenemos que aplicar un impulso en la entrada del sistema $x(t)=\delta(t)$ y registrar la salida y(t)=h(t).

5.2. La suma de convolución

Conociendo las propiedades de la función impulso, se puede escribir la entrada x[n] de un sistema como:

$$x[n] = \sum_{m=-\infty}^{\infty} x[m]\delta[n-m]$$

$$x[n] = \cdots + x[-1] \cdot \delta[n+1] + x[0] \cdot \delta[n] + x[1] \cdot \delta[n-1] + \cdots$$

$$LTI \bigcirc \qquad LTI \bigcirc$$

- Si h[n] es la respuesta al impulso δ [n], si el sistema es **LTI** x[m]·h[n-m] será la respuesta al impulso escalado y desplazado x[m]· δ [n-m].
- Usando la propiedad de superposición de los sistemas lineales:

$$y[n] = \cdots + x[-1] \cdot h[n+1] + x[0] \cdot h[n] + x[1] \cdot h[n-1] + \cdots = \sum_{n=1}^{\infty} x[n]h[n-m]$$

Se define la suma de convolución de dos señales x[n] y h[n]: men

$$y[n] = x[n] * h[n] = \sum_{m=-\infty}^{\infty} x[m] \cdot h[n-m]$$

5.2. La suma de convolución

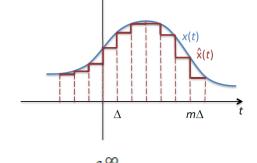
La suma de convolución permite caracterizar un sistema LTI conociendo solamente su respuesta al impulso h[n].



5.3. La integral de convolución

- La delta en tiempo continuo se define como $\Rightarrow \delta(t) = \begin{cases} \infty, & t = 0 \\ 0, & t \neq 0 \end{cases}$
- Se define la siguiente delta finita: $\delta_{\Delta}(t) = \begin{cases} \frac{1}{\Delta}, & 0 < t < \Delta \\ 0, & \text{resto} \end{cases}$
- ▶ Usando $\delta_{\Delta}(t)$ se puede aproximar x(t) por x(t) como:

$$\hat{x}(t) = \sum_{m=-\infty}^{\infty} x(m\Delta) \cdot \delta_{\Delta}(t - m\Delta)\Delta \qquad \Delta \to 0: \qquad \begin{cases} \Delta \to d\tau, \\ k\Delta \to \tau, \\ \sum \to \int, \\ \delta_{\Delta}(t) \to \delta(t) \end{cases}$$



- ► Cuando $\Delta \to 0$, $\delta_{\Delta}(t) \to \delta(t)$ y el sumatorio se convierte: $x(t) = \int_{-\infty}^{\infty} x(\tau)\delta(t-\tau) d\tau$
- Suponiendo el sistema LTI, asumiendo que $h_{\Delta}(t)$ es la respuesta a $\delta_{\Delta}(t)$ y aplicando la propiedad de superposición, la salida a x(t) es:

$$\hat{y}(t) = \sum_{m=-\infty}^{\infty} x(m\Delta) \cdot h_{\Delta}(t - m\Delta) \Delta \qquad \Longrightarrow \qquad y(t) = x(t) * h(t) = \int_{-\infty}^{\infty} x(\tau)h(t - \tau) d\tau$$

Cuando $\Delta \rightarrow 0$, el sumatorio se convierte en la **integral de convolución**



- La suma/integral de convolución puede obtenerse por medio de tres técnicas:
 - Analíticamente
 - Gráficamente
 - Numéricamente

Técnicas de Calculo

Técnicas analíticas. Ejemplo: calcular la convolución de $\begin{cases} x[n] = (0.7)^n u[u] \\ h[n] = (0.2)^n u[n] \end{cases}$

$$\begin{cases} x[n] = (0.7)^n u[u] \\ h[n] = (0.2)^n u[n] \end{cases}$$

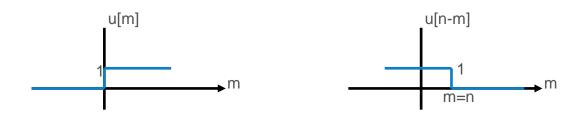
Se aplica la definición de convolución:

$$y[n] = x[n] * h[n] = \sum_{m = -\infty}^{\infty} x[m] \cdot h[n - m] = \sum_{m = -\infty}^{\infty} (0.7)^m (0.2)^{n - m} u[m] u[n - m]$$

▶ Como u[m]·u[n-m] \neq 0 solo para 0 \leq m \leq n \Rightarrow

$$y[n] = \sum_{m=0}^{n} (0.7)^m (0.2)^{n-m} = (0.2)^n \sum_{m=0}^{n} \frac{(0.7)^m}{(0.2)^m} = (0.2)^n \sum_{m=0}^{n} 3.5^m$$

- Aplicando la fórmula $\sum_{n=0}^{\infty} (a)^{n} = \frac{a^{n+1}-1}{a-1} \implies y[n] = (0.2)^{n} \frac{(3.5)^{n+1}-1}{2.5} u[n]$
- Se ha incluido la función u[n] teniendo en cuenta que n ≥ 0. Si n es negativo el producto u[m]·u[n-m] sería siempre cero.

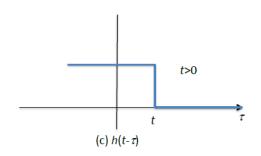


- ► **Técnicas gráficas**. Pasos:
 - Reflejar $h(\tau)$: $h(\tau) \Rightarrow h(-\tau)$
 - **Desplazar h(-** τ **)**: h(- τ) \Rightarrow h(t τ)
 - **Multiplicar** $x(\tau)$ y h(t τ)
 - **Integrar** el producto $x(\tau) \cdot h(t \tau)$

- ▶ **Técnicas gráficas**. Ejemplo: $\begin{cases} x(t) = e^{\frac{-t}{2}}u(t) \\ h(t) = u(t) \end{cases}$
- ▶ Reflejar $h(\tau)$: $h(\tau) \Rightarrow h(-\tau)$
- ▶ **Desplazar** $h(-\tau)$: $h(-\tau) \Rightarrow h(t \tau) = h(-(\tau t))$
- Multiplicar x(τ) y h(t τ)



Si
$$t < 0 \Rightarrow NO$$
 solapal lie lito y producto t
Si $t \ge 0 \Rightarrow x(\tau) \cdot h(t - \tau) = \begin{cases} e^{\frac{-t}{2}}, & 0 < \tau < t \\ 0, & \text{resto} \end{cases}$



(b) $h(-\tau)$

(a) x(t)

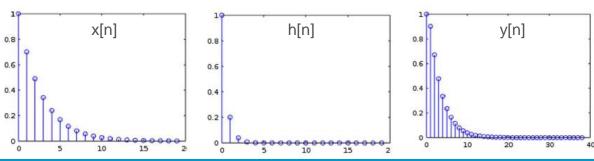
Integrar el producto x(τ)·h(t - τ)

$$y(t) = \int_0^t x(\tau)h(t-\tau) \ d\tau = \int_0^t e^{\frac{-\tau}{2}} \ d\tau = -2e^{\frac{-\tau}{2}} \Big|_0^t = 2\left(1 - e^{\frac{-t}{2}}\right) = 2\left(1 - e^{\frac{-t}{2}}\right)u(t)$$

$$t < 0 \Rightarrow \text{No solapamiento y producto cero}$$

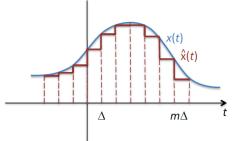


- ► **Técnicas numéricas**. Octave y Matlab disponen de conv(x,h) que permite calcular la convolución de dos vectores x y h. La longitud del vector resultante es length(x) + length(h) 1. Puede usarse en tiempo continuo o discreto.
- ► Tiempo discreto.
 - Se define n = [0:19];
 - Se calculan las señales $x = 0.7.^n$; $y h = 0.2.^n$;
 - Se calcula la convolución \Rightarrow y = conv(x,h);
 - Se pinta $x \Rightarrow subplot(1,3,1)$, stem(n,x)
 - Se pinta $h \Rightarrow subplot(1,3,2)$, stem(n,h)
 - Se define la longitud del vestor de salida ⇒ ny = [0:length(y)-1];
 - Se pinta $y \Rightarrow subplot(1,3,3)$, stem(ny,y)
 - subplot(m,n,i): divide la gráfica en m filas y n columnas y escoge la iésima para pintar en ella.
 - stem(n,x) pinta el vector x en forma discreta (con puntos discontinuos)



- ► Tiempo continuo. Puesto que en Octave y Matlab se trabaja con vectores y en definitiva es tiempo discreto, se debe muestrear la integral de convolución.
- Partimos de la ecuación previa a la obtención de la integral de convolución:

$$\hat{y}(t) = \sum_{m=-\infty}^{\infty} x(m\Delta) \cdot h_{\Delta}(t - m\Delta) \Delta$$



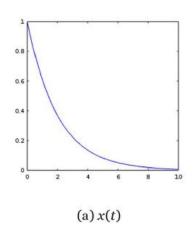
▶ Se coge un periodo de muestreo t_s y se sustituye t = nts, $\Delta = ts$ y $h_{\Delta} = h$

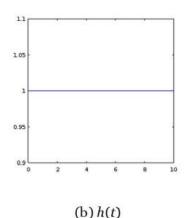
$$y(nT_s) = \sum_{m=-\infty}^{\infty} x(mt_s) \cdot h((n-m)t_s)t_s = t_s \sum_{m=-\infty}^{\infty} x(mt_s) \cdot h((n-m)t_s)$$

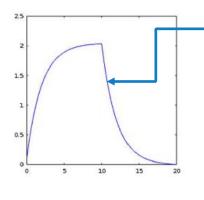
Es como la convolución discreta pero multiplicada por t_s

Tiempo continuo. Pasos:

- Se define $t_s \Rightarrow inct=0.1$
- Se define $t \Rightarrow t=0$:inct:10; t = (0, 0.1, 0.2, ..., 9.9, 10)
- Se calcula x(t) y $h(t) \Rightarrow x = e.^{-(-t/2)}$; h = ones(size(t));
- Se calcula la convolución y = inct*conv(x,h); %multiplicar por t_s
- Longitud(y) = longitud(x) + longitud(h) -1 % 101 + 101 1 = 201
- subplot(1,3,1), plot(t,x)
- subplot(1,3,2), plot(t,h)
- Eje de tiempos de $y \Rightarrow ty = (0.1:length(y)-1)*inct; (0, 0.1, 0.2,...,19.9, 20)$
- subplot(1,3,3), plot(ty,y)
- Nota: en Matlab el número e ⇒ exp(1)





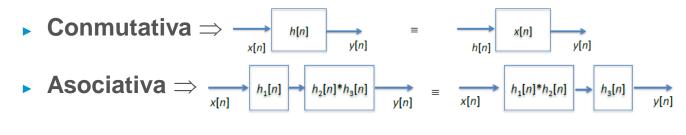


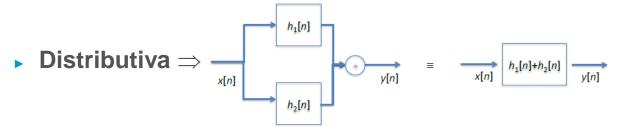
(c) y(t)

Cae abruptamente porque x y h están definidas solo hasta t = 10. Para t<0 y t>10 valen cero

Propiedad	Tiempo continuo	Tiempo discreto	
Conmutativa	$x(t)^*h(t) = h(t)^*x(t)$	x[n]*h[n]=h[n]*x[n]	
Asociativa	$[h_1(t)^*h_2(t)]^*h_3(t) = h_1(t)^*[h_2(t)^*h_3(t)]$	$(h_1[n]^*h_2[n])^*h_3[n] = h_1[n]^*(h_2[n]^*h_3[n])$	
Distributiva	$x_1(t)^*[h_1(t)+h_2(t)] = x_1(t)^*h_1(t) + x_1(t)^*h_2(t)$	$x_1[n]^* (h_1[n] + h_2[n]) = x_1[n]^* h_1[n] + x_1[n]^* h_2[n]$	
Duración	Si length($x(t)$)= T_1 y length($h(t)$)= T_2 entonces length($y(t)$)= T_1+T_2	Si length($x[n]$)= N_1 y length($h[n]$)= N_2 entonces length($y[n]$)= N_1+N_2-1	
Identidad	$x(t)^* \delta(t) = x(t)$	$x[n]^*\delta[n] = x[n]$	
Invertibilidad	$h(t)^*h^1(t) = \mathcal{S}(t)$	$h[n]^*h^1[n] = \delta[n]$	
Acumulación	h(t) = u(t)	h[n]=u[u]	
Diferenciación	$h(t) = \delta'(t)$	$h[n] = \delta[n] - \delta[n-1]$	
Causalidad	<i>h</i> (<i>t</i>)=0 para <i>t</i> <0	<i>h</i> [<i>n</i>]=0 para <i>n</i> <0	
Reposo inicial $x(t)=0$ para $t < t_0$		$x[n]=0$ para $n < n_0$	



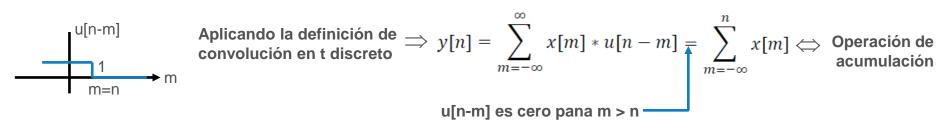




Invertibilidad \Rightarrow Dada la respuesta al impulso de un sistema h(t), se dice que dicho sistema es invertible si existe la respuesta al impulso inversa h⁻¹(t) tal que h(t)*h⁻¹(t) = δ (t). Es lo mismo que:

$$x[n] \qquad h[n] \qquad y[n] \qquad h^{-1}[n] \qquad x[n]$$

▶ Acumulación \Rightarrow Cuando h(t) = u(t) o h[n] = u[n], el sistema es un acumulador.



▶ **Diferenciación** \Rightarrow Cuando h(t) = δ '(t) o h[n] = δ [n] - δ [n-1], el sistema es un derivador.

$$y[n] = x[n] * h[n] = \sum_{m=-\infty}^{\infty} x[m] \cdot h[n-m] = \sum_{m=-\infty}^{\infty} x[m] (\delta[n-m] - \delta[n-m-1]) = x[n] - x[n] - x[n-1]$$

$$\sum \text{Solo es distinto de cero cuando m = n y m = n - 1}$$

Causalidad. Un sistema es causal si su salida solo depende de valores de entrada del presente o pasado ⇔ y[n] solo depende de x[n], x[n-1], x[n-2],... ⇒ h[n-m] = 0 para m > n ⇔ h[n] = 0 para n < 0 (tabla slide nº14).</p>

Reescribiendo la suma de convolución
$$\Rightarrow y[n] = x[n] * h[n] = \sum_{m=-\infty}^{n} x[m] \cdot h[n-m]$$

▶ **Reposo inicial**. Un sistema está en reposo inicial cuando x[m] = 0 para $m < m_0$. Habitualmente se elige $m_0 = 0$.

Asumiendo reposo inicial con
$$m_0 = 0$$
 y sistema causal $\Rightarrow y[n] = x[n] * h[n] = \sum_{m=0}^{n} x[m] \cdot h[n-m]$

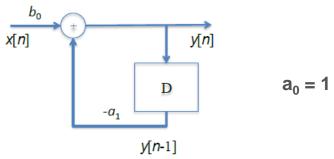
- Deconvolución. Operación matemática que permite obtener cualquiera de las señales x(t) o h(t), siendo conocida la salida y una de las anteriores.
- ► En octave y Matlab \Rightarrow z=deconv(y,h) permite calcular x(t)
- ► En octave y Matlab \Rightarrow z=deconv(y,x) permite calcular h(t)
- En señales continuas hay que dividir la deconvolución entre ts para obtener el valor real de x(t) o h(t).

Modelización de sistemas de tiempo discreto. Un sistema LTI discreto con retroalimentación puede modelarse mediante una ecuación en diferencias lineales con coeficientes contantes. Ecuación en diferencias general:

$$\sum_{m=0}^{N} a_m y[n-m] = \sum_{m=0}^{M} b_m x[n-m] \quad \Leftrightarrow \quad y[n] = \frac{1}{a_0} \left\{ \sum_{m=0}^{M} b_m x[n-m] - \sum_{m=1}^{N} a_m y[n-m] \right\}$$

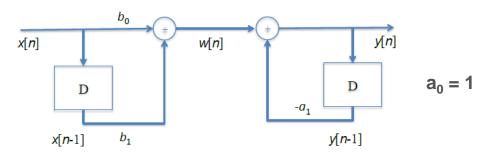
- a_m y b_m son constantes
- y[n] depende solo de las N salidas anteriores y[n-1],...y[n-N], de la entrada actual x[n] y de las M entradas anteriores x[n-1],...x[n-M]
- La ecuación de la derecha se llama ecuación recursiva discreta
- ▶ El orden de la ecuación corresponde a la derivada de mayor orden de la salida

Modelización de sistemas de tiempo discreto. Ejemplos:



Retroalimentación en tiempo discreto de primer orden

$$y[n] = b_0x[n] - a_1y[n-1] \iff y[n] + a_1y[n-1] = b_0x[n]$$



Sistema con retroalimentación compuesto por dos sistemas en cascada

$$w[n] = b_0 x[n] + b_1 x[n-1]$$
 $\Rightarrow y[n] = -a_1 y[n-1] + b_0 x[n] + b_1 x[n-1]$ $y[n] = -a_1 y[n-1] + w[n]$ También es de primer orden

- Sistemas con respuesta al impulso finita e infinita.
- Sistema con respuesta al impulso finita (RIF): un sistema en el que la respuesta al impulso h[n] se vuelve cero transcurrido un cierto tiempo. Son sistemas sin realimentación de la salida. La salida se calcula en función de las entradas actual y pasadas.

Haciendo N = 0 en la ecuación en diferencias
$$\Rightarrow y[n] = \sum_{m=0}^{M} \frac{b_m}{a_0} x[n-m]$$

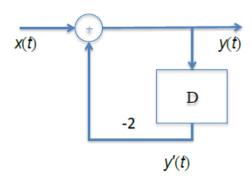
Sistema con respuesta al impulso infinita (RII): sistema en el que la respuesta al impulso h[n] no se vuelve cero transcurrido un tiempo, sino que continúa infinitamente. Son sistemas con retroalimentación de la salida, la cual depende de las entradas actual y pasadas, y además de las salidas anteriores.

$$y[n] = \frac{1}{a_0} \left\{ \sum_{m=0}^{M} b_m x[n-m] - \sum_{m=1}^{N} a_m y[n-m] \right\}$$

Modelización de sistemas LTI de tiempo continuo. Siguiendo el mismo análisis realizado para tiempo discreto, se obtiene la ecuación diferencial general:

$$y(t) = \frac{1}{a_0} \left\{ \sum_{m=0}^{M} b_m \frac{d^m x(t)}{dt^m} - \sum_{m=1}^{N} a_m y \frac{d^m y(t)}{dt^m} \right\}$$

Ejemplo:



Retroalimentación en tiempo continuo de primer orden

$$y(t) = x(t) - 2\frac{dy(t)}{dt}$$

▶ El orden de la ecuación corresponde a la derivada de mayor orden de la salida

Ejercicio 1 (Parte I)

- ► Encontrar la respuesta al impulso h[n] de un sistema causal dado por la siguiente ecuación en diferencias \Rightarrow 8y[n] + 6y[n-1] = x[n].
- ► Cuando $x[n] = \delta[n] \Rightarrow y[n] = h[n]$ (respuesta al impulso)
- ▶ Por tanto \Rightarrow 8h[n] + 6h[n-1] = δ [n] \Rightarrow h[n] = δ [n]/8 6h[n-1]/8
- Dando valores a n obtenemos la siguiente tabla.

n	$oldsymbol{\delta}[\mathbf{n}]$	h[n-1]	h[n]
0	1	0	1/8
1	0	1/8	-3/32
2	0	-3/32	9/128
3	0	9/128	-27/512
:	:	:	:

- Como el sistema es causal ⇒ h[n] = 0 para n < 0</p>
- ▶ Buscando una expresión que cumpla la tabla ⇒ $h[n] = \frac{1}{8} \left(\frac{-3}{4}\right)^n u[n]$

Ejercicio 2 (Parte I)

► Encontrar la respuesta al impulso h[n] de los sistemas definidos por las siguientes ecuaciones:

Filtro de media móvil previa

1)
$$y[n] = \frac{1}{M}(x[n] + x[n-1] + \dots + x[n-M+1]) = \frac{1}{M} \sum_{m=0}^{M-1} x[n-m]$$

Filtro de media móvil media

2)
$$y[n] = \frac{1}{M}(x[n+(M-1)/2] + \dots + x[n] + \dots + x[n-(M-1)/2]) = \frac{1}{M} \sum_{m=-(M-1)/2}^{(M-1)/2} x[n-m]$$

Ejercicio 2 (Parte I)

Encontrar la respuesta al impulso h[n] de los sistemas definidos por las siguientes ecuaciones:

Filtro de media móvil previa

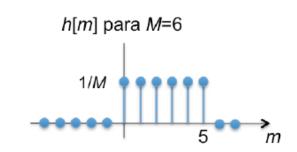
1)
$$y[n] = \frac{1}{M}(x[n] + x[n-1] + \dots + x[n-M+1]) = \frac{1}{M} \sum_{m=0}^{M-1} x[n-m]$$

 Para sistemas LTI es posible expresar la salida en función de la entrada mediante la suma de convolución

$$y[n] = x[n] * h[n] = \sum_{m=-\infty}^{\infty} x[m] \cdot h[n-m] = h[n] * x[n]$$

Comparando ambas expresiones es fácil identificar que h[n] = 1/M para $0 \le n \le M - 1$ y cero para el resto de valores de n.

$$h[m] = \begin{cases} \frac{1}{M}, & 0 \le m \le M - 1 \\ 0, & \text{resto} \end{cases}$$



Ejercicio 2 (Parte I)

Encontrar la respuesta al impulso h[n] de los sistemas definidos por las siguientes ecuaciones:

Filtro de media móvil media

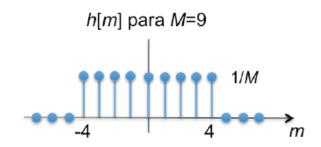
2)
$$y[n] = \frac{1}{M}(x[n+(M-1)/2] + \dots + x[n] + \dots + x[n-(M-1)/2]) = \frac{1}{M} \sum_{m=-(M-1)/2}^{(M-1)/2} x[n-m]$$

 Para sistemas LTI es posible expresar la salida en función de la entrada mediante la suma de convolución

$$y[n] = x[n] * h[n] = \sum_{m=-\infty}^{\infty} x[m] \cdot h[n-m]$$

► Comparando ambas expresiones es fácil identificar que h[n] = 1/M para $-(M-1)/2 \le n \le (M-1)/2$ y cero para el resto de valores de n.

$$h[m] = \begin{cases} \frac{1}{M}, & \frac{-(M-1)}{2} \le m \le \frac{(M-1)}{2} \\ 0, & \text{resto} \end{cases}$$

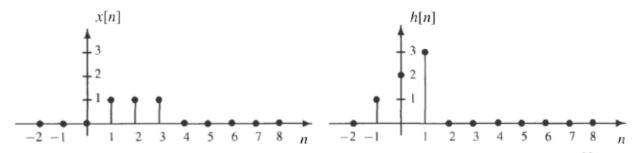


- Oppenheim, Willsky, Nawab, Señales y sistemas 2ª edición. Prentice Hall
- **Ejercicios 2.14, 2.15, 2.18**

- Oppenheim, Willsky, Nawab, Señales y sistemas 2ª edición. Prentice Hall
- ► Ejercicio 2.18. Considere el siguiente sistema LTI causal: y[n] = y[n-1]/4 + x[n]
- ▶ Determinar y[n] si x[n] = δ [n-1] \Rightarrow y[n] = y[n-1]/4 + δ [n-1]
- Como el sistema es causal y[n] = 0 para n<0 (puesto que h[n] = 0 , n<0)</p>
- Damos valores a n:
- $n = 0 \Rightarrow y[0] = y[-1]/4 + \delta[-1] = 0 + 0 = 0$
- $n = 1 \Rightarrow y[1] = y[0]/4 + \delta[0] = 0 + 1 = 1$
- $n = 2 \Rightarrow y[2] = y[1]/4 + \delta[1] = \frac{1}{4} + 0 = \frac{1}{4}$
- $n = 3 \Rightarrow y[3] = y[2]/4 + \delta[2] = 1/4^2 + 0 = 1/4^2$
- ► $n = 4 \Rightarrow y[4] = y[3]/4 + \delta[3] = 1/4^3 + 0 = 1/4^3$
- Por tanto $y[n] = (1/4)^{n-1}u[n-1]$

Ejercicio 1 (Parte II)

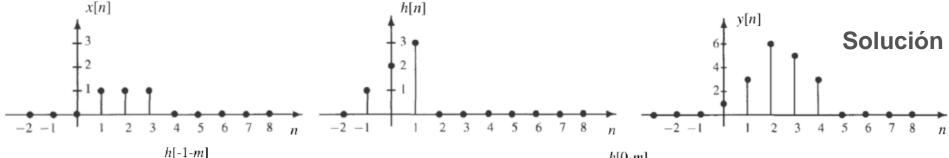
Calcular la convolución gráfica de las siguientes señales:

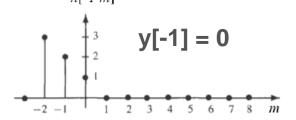


- Suma de convolución de dos señales: $y[n] = x[n] * h[n] = \sum_{m=-\infty} x[m] \cdot h[n-m]$
- Primero hay que hacer el espejo de h[m] ⇒ h1[m] = h[-m]
- Luego hay que desplazar h1 n unidades ⇒ h2[m] = h1[m-n] = h[n-m]
- ▶ Si n es positivo, h1 se desplaza a la derecha y si es negativo a la izquierda.

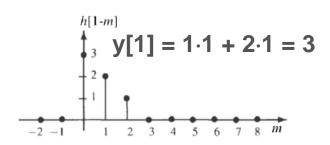
Ejercicio 1 (Parte II)

Calcular la convolución gráfica de las siguientes señales:

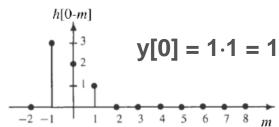




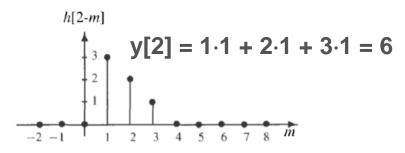
 $n=-1 \Rightarrow no coincide ninguna muestra con x[m]$



n=1 ⇒ coinciden las muestra m=1,2



n=0 ⇒ coincide la muestra m=1



n=2 ⇒ coinciden las muestra m=1,2,3

► Se repite el proceso para n = 3 (=5), 4 (=3), 5(=0)

Ejercicio 2 (Parte II)

Demostrar que la respuesta al impulso de un sistema LTI es la derivada de la respuesta al escalón.

Ejercicio 2 (Parte II)

- Para sistemas LTI la salida puede escribirse como la convolución de la entrada y la respuesta al impulso.
- Aprovechando la propiedad conmutativa de la convolución, podemos escribir:

$$y(t) = \int_{-\infty}^{\infty} x(\tau) h(t - \tau) d\tau = \int_{-\infty}^{\infty} x(t - \tau) h(\tau) d\tau$$

Si la entrada es la función escalón $\Rightarrow y_u(t) = \int\limits_{-\infty}^{\infty} u(t-\tau)h(\tau)d\tau$

• Observando como es u(t- τ), la integral queda $\Rightarrow y_u(t) = \int\limits_{-\infty}^t h(\tau) d\tau$

▶ De la anterior expresión se deduce que $\Rightarrow h(t) = \frac{dy_u(t)}{dt}$

Ejercicio 3 (Parte II)

- Sea un sistema LTI cuya respuesta al escalón es: $y_u(t) = K(1-e^{-\frac{t}{T}})$
- Calcular la respuesta al impulso.
- Sabemos que $h(t) = \frac{dy_u(t)}{dt}$
- Por tanto, $h(t) = \frac{K}{T}e^{-t/T}$

- ▶ Oppenheim, Willsky, Nawab, Señales y sistemas 2ª edición. Prentice Hall
- **Ejercicios 2.1, 2.8, 2.18**

- Oppenheim, Willsky, Nawab, Señales y sistemas 2ª edición. Prentice Hall
- ▶ **Ejercicio 2.8**. Determine y bosqueje la convolución de las siguientes señales:

$$x(t) = \begin{cases} t+1, & 0 \le t \le 1\\ 2-t, & 1 < t \le 2\\ 0, & \text{con otro valor} \end{cases}$$

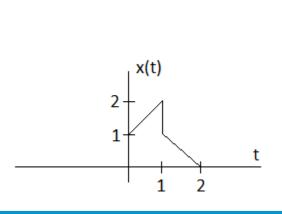
$$h(t) = \delta(t+2) + 2\delta(t+1).$$

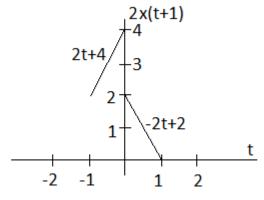
- Oppenheim, Willsky, Nawab, Señales y sistemas 2ª edición. Prentice Hall
- **Ejercicio 2.8**. Solución.
- Convolucionar una señal x(t) con una delta, equivale a desplazar la señal a la posición de la delta multiplicando la señal por el área de la delta.

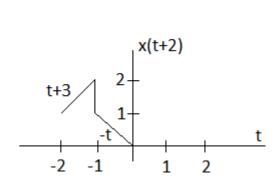
$$x(t) = \begin{cases} t+1, & 0 \le t \le 1\\ 2-t, & 1 < t \le 2\\ 0, & \text{con otro valor} \end{cases}$$

$$h(t) = \delta(t+2) + 2\delta(t+1).$$

Convolucionando ambas señales $\Rightarrow x(t) * y(t) = x(t+2) + 2x(t+1)$





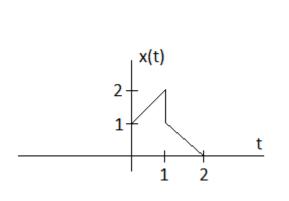


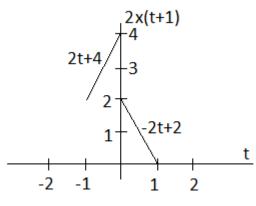
- Oppenheim, Willsky, Nawab, Señales y sistemas 2ª edición. Prentice Hall
- **Ejercicio 2.8**. Solución.

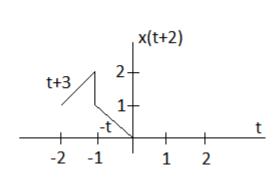
$$x(t) * y(t) = x(t+2) + 2x(t+1)$$

► Sumando ambas señales x(t+2) y 2x(t+1), cuyos valores aparecen en la figura, se obtiene:

$$y(t) = \begin{cases} t+3, & -2 < t \le -1 \\ t+4, & -1 < t \le 0 \\ 2-2t, & 0 < t \le 1 \\ 0, & \text{otherwise} \end{cases}$$







UNIVERSIDAD INTERNACIONAL LITTERNACIONAL DE LA RIOJA

www.unir.net