

# IV – Sistemas Filtros FIR

## Processamento Digital de Sinais





# Sumário

- **Sistemas**
  - Sistemas FIR
  - Resposta Impulsional
  - Convolução Linear
- **Implementação de Sistemas Discretos**
  - Diagramas de Blocos
- **Propriedades dos Sistemas**
- **Sistemas Lineares e Invariantes no Tempo**
  - Associação entre Sistemas





# SISTEMAS

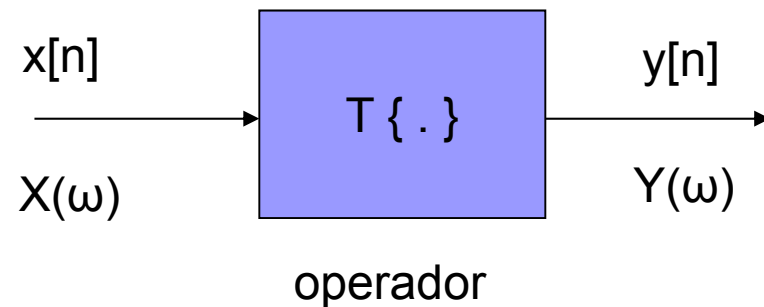


# Sistema

- Definição:
- Um sistema transforma uma sucessão que é o sinal de entrada  $x[n]$  num outro sinal que é o de saída  $y[n]$  por meio de uma função ou operação que se representa por:

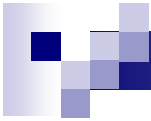
$$y[n] = T\{x[n]\} \quad \text{ou} \quad y(t) = T\{x(t)\}$$

Onde x: sinal de entrada  
y: sinal de saída



A caixa azul é o sistema (filtro) representado matematicamente pelo operador T





Neste capítulo, a nossa atenção vai para os sistemas em vez dos sinais.

Os sistemas são os FIR (Finite Impulse Response) digital filters

Porquê FIR?

Porque o sinal de saída do filtro é o resultado do cálculo de uma soma pesada finita de valores passados, presentes ou futuros do sinal de entrada do filtro.

$$y[n] = \sum_{k=-M_1}^{M_2} b_k x[n-k]$$

$M_1, M_2$  finitos.



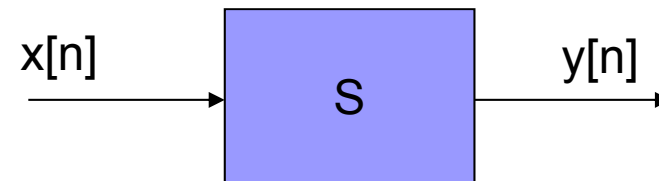
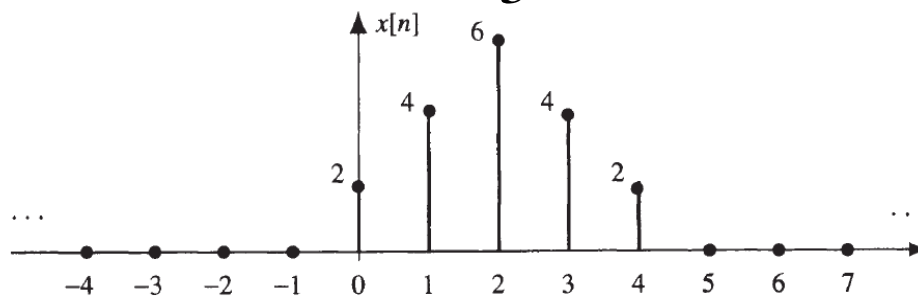
# Exemplos

Um dos filtros FIR mais simples é a média que é usada para alisar ou suavizar dados muito flutuantes antes da sua interpretação.

## ■ Filtro média móvel de 3 termos

- Cálcula a “média móvel” de 3 ou mais amostras consecutivas de uma sequência, formando uma nova sequência com os valores médios. Neste caso

$$\begin{aligned} y[n] &= \sum_{k=0}^2 b_k x[n-k] = \frac{1}{3} x[n] + \frac{1}{3} x[n-1] + \frac{1}{3} x[n-2] = \\ &= \frac{1}{3} (x[n] + x[n-1] + x[n-2]) \end{aligned}$$



## Exemplo (cont.)

- Outros exemplos:

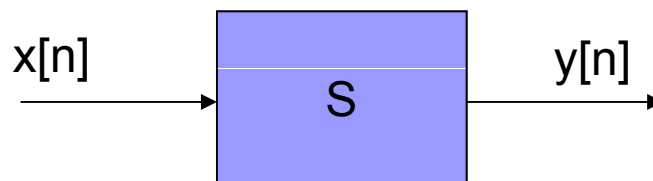
$$y[n] = x[n] - x[n-1]$$

$$y[n] = (x[n-1])^3$$

$$y[n] = \frac{1}{2}(x[n] + x[n-1])$$

$$y[n] = (x[n-1])^3$$

- De notar que nestes filtros não entram na soma valores do sinal de saída.





# SISTEMAS FIR



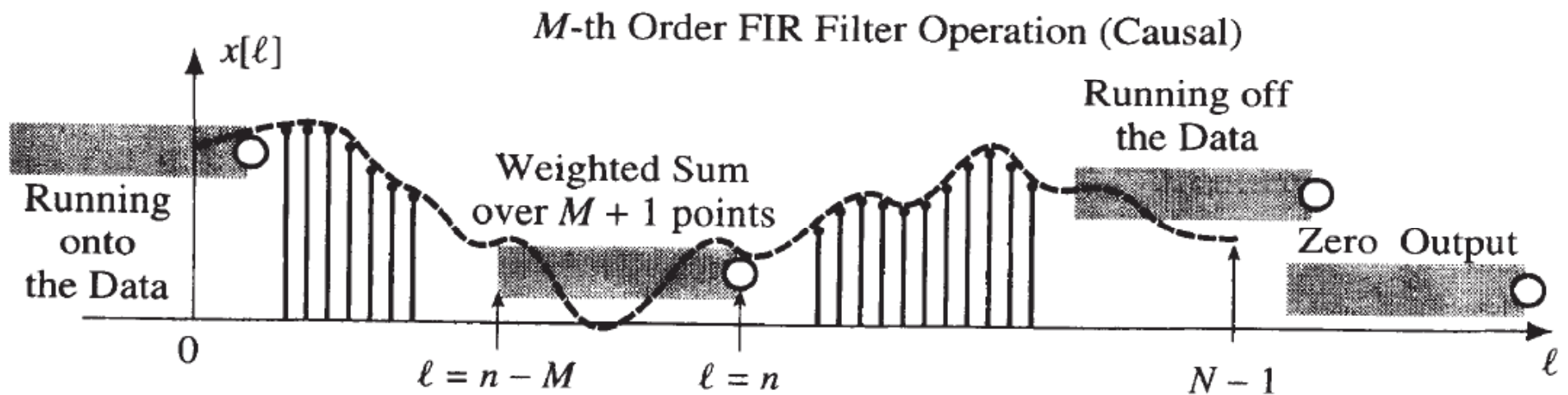


# Sistemas FIR

■ Fórmula geral:

$$y[n] = \sum_{k=0}^M b_k x[n-k]$$

Sliding window



M é a ordem do filtro e L (nº de coef. Do filtro) é o comprimento do filtro



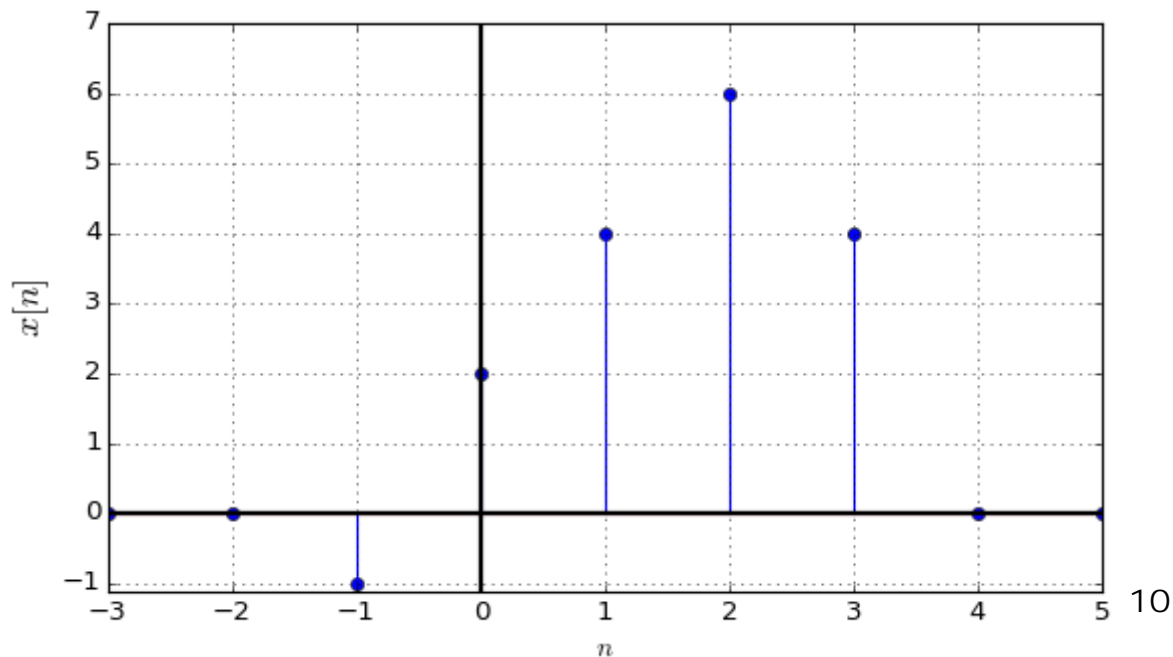
## Algumas definições

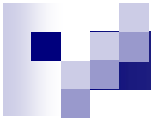
**Filtro causal:** Filtro cujo sinal de saída  $y[n]$  no instante presente depende apenas dos valores do sinal de entrada no instante presente  $x[n]$  e em instantes passados  $x[n-k]$ ,  $k > 0$ .

Exemplo: 
$$y[n] = \frac{1}{2}(x[n] + x[n-1])$$

**Suporte** do sinal de entrada: valores de  $n$  para os quais o sinal não se torna totalmente nulo:

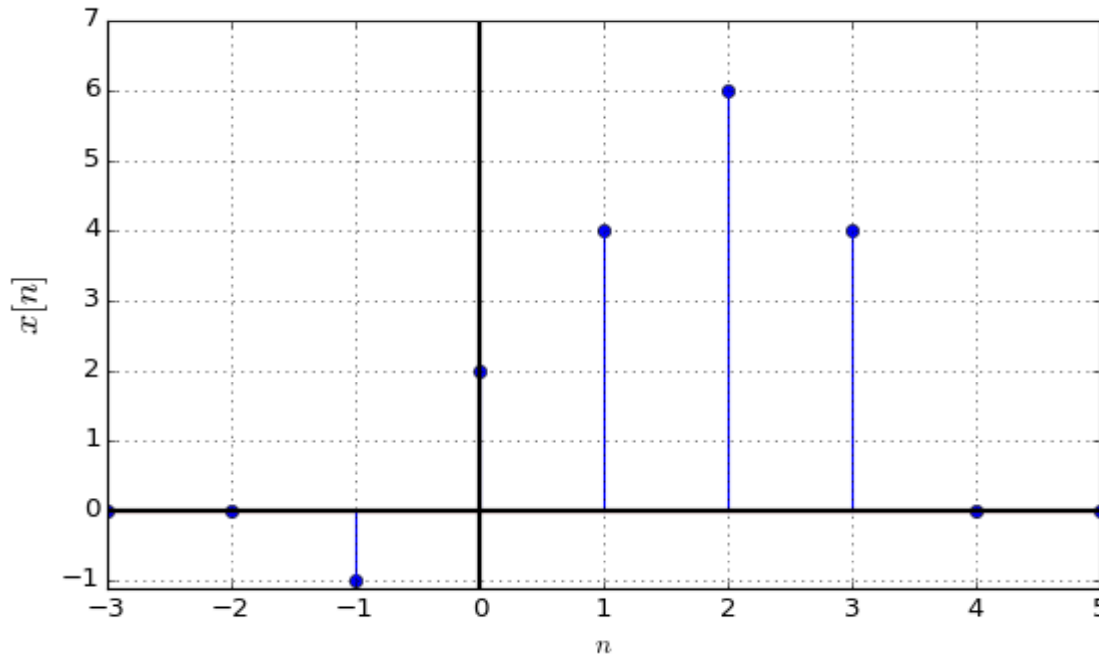
Suporte de  $x[n]$  :  
 $-1 \leq n \leq 3$





Exemplo:

Considere o seguinte sinal discreto de entrada:



Obtenha o sinal de saída do filtro causal e finito de média móvel de 3 pontos:

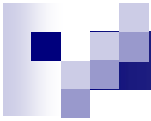
$$y[n] = \sum_{k=0}^2 b_k x[n-k]$$

M=2 ordem do filtro  
L=3 n° coef. filtro

$$y[-1] = \frac{1}{3}(x[-1] + x[-2] + x[-3]) = \frac{1}{3}(-1) = -\frac{1}{3}$$

$$y[0] = \frac{1}{3}(x[0] + x[-1] + x[-2]) = \frac{1}{3}(-1 + 2) = \frac{1}{3}$$





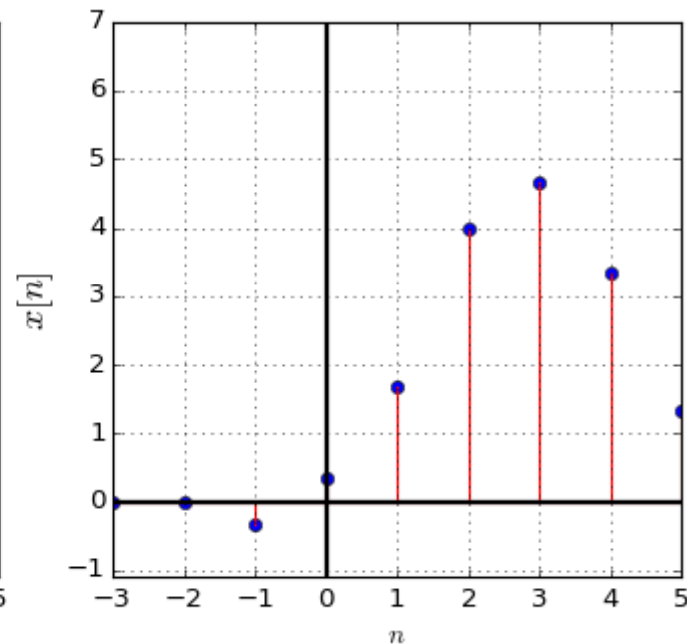
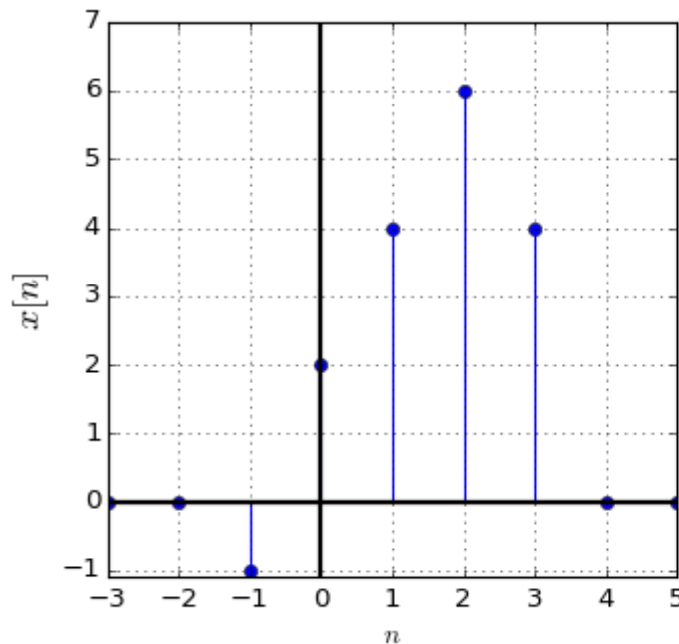
$$y[1] = \frac{1}{3}(x[1] + x[0] + x[-1]) = \frac{1}{3}(4 + 2 - 1) = \frac{5}{3}$$

$$y[2] = \frac{1}{3}(x[2] + x[1] + x[0]) = \frac{1}{3}(6 + 4 + 2) = 4$$

$$y[3] = \frac{1}{3}(x[3] + x[2] + x[1]) = \frac{1}{3}(4 + 6 + 4) = \frac{14}{3}$$

$$y[4] = \frac{1}{3}(x[4] + x[3] + x[2]) = \frac{1}{3}(0 + 4 + 6) = \frac{10}{3}$$

$$y[5] = \frac{1}{3}(x[5] + x[4] + x[3]) = \frac{1}{3}(0 + 0 + 4) = \frac{4}{3}$$





Um FIR é completamente definido através do conjunto dos seus coeficientes  $\{b_k\}$

**Exemplo:** FIR com coeficientes  $\{b_k\} = \{3, -1, 2, 1\}$

L=4 coef.  $\rightarrow$  M=3  $\rightarrow$  FIR de ordem 3.

Preencha os espaços em amarelo na tabela.

$$y[n] = \sum_{k=0}^3 b_k x[n-k] = 3x[n] - 1x[n-1] + 2x[n-2] + 1x[n-3]$$

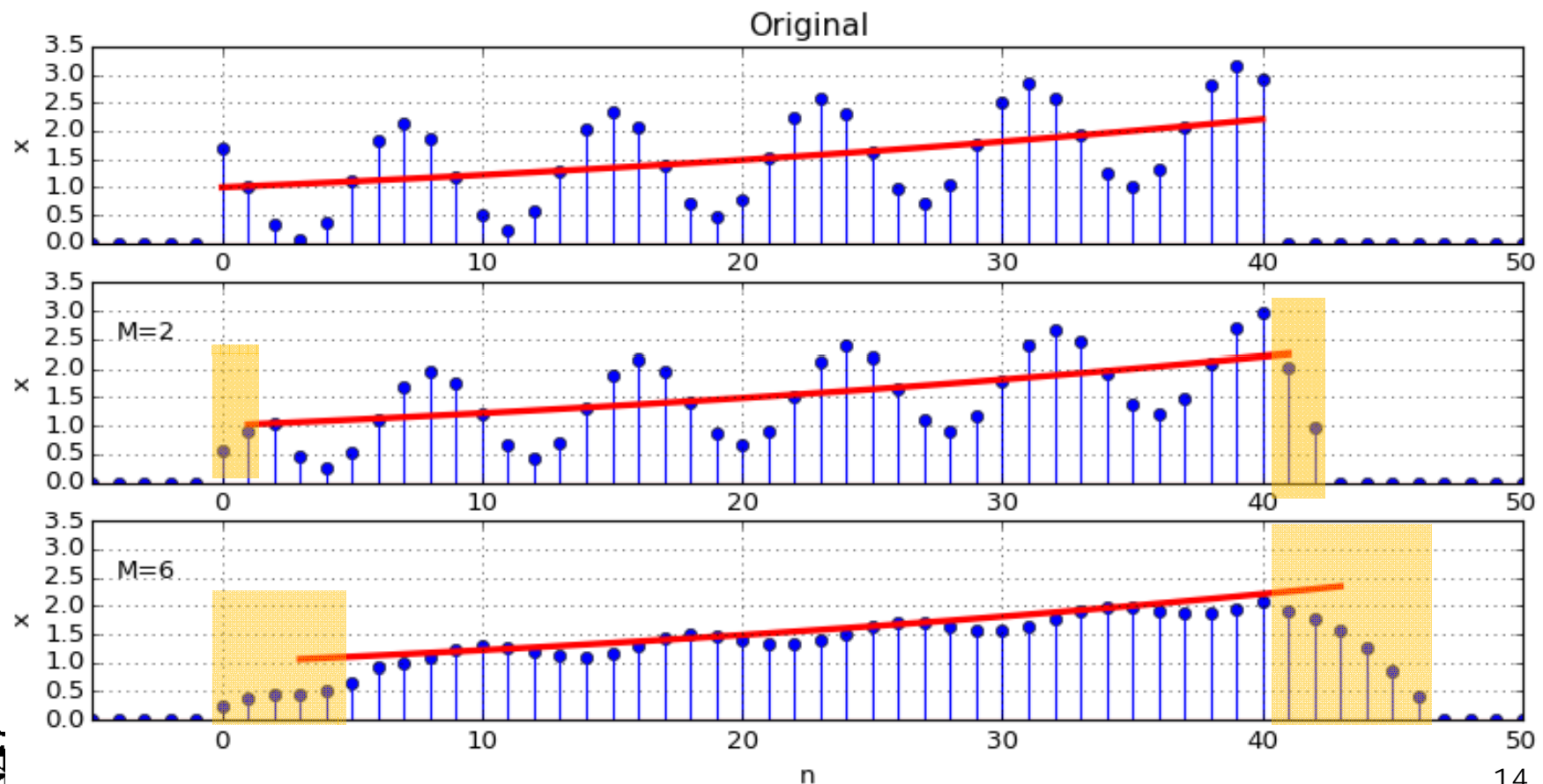
n	n<0	0	1	2	3	4	5	6	7	8	n>8
x[n]	0	2	4	6	4	2	0	0	0	0	0
y[n]	0	6	10	18				8	2	0	0



Considere o sinal:

$$x[n] = \begin{cases} 1.02^n + 0.5 \cos\left(\frac{2\pi n}{8} + \frac{\pi}{4}\right) & , \quad 0 \leq n \leq 40 \\ 0 & , \quad \text{otherwise} \end{cases}$$

Utilize filtros FIR média móvel de 3 e 7 pontos para alisar o sinal de modo a detectar claramente a sua tendência exponencial.





## Observações:

1. A sucessão de entrada é toda zeros antes de  $n=0$ , pelo que sendo o filtro causal, a sucessão de saída também é zero para  $n<0$ .
2. As zonas a amarelo assinalam valores de sinal de saída calculados com zeros do sinal de entrada no início e no fim.
3. A linha a vermelho representa a parcela do sinal  $1.02^n$





# Três conceitos importantes

**Impulso Unitário**

**Resposta do filtro ao impulso unitário**

**Convolução**





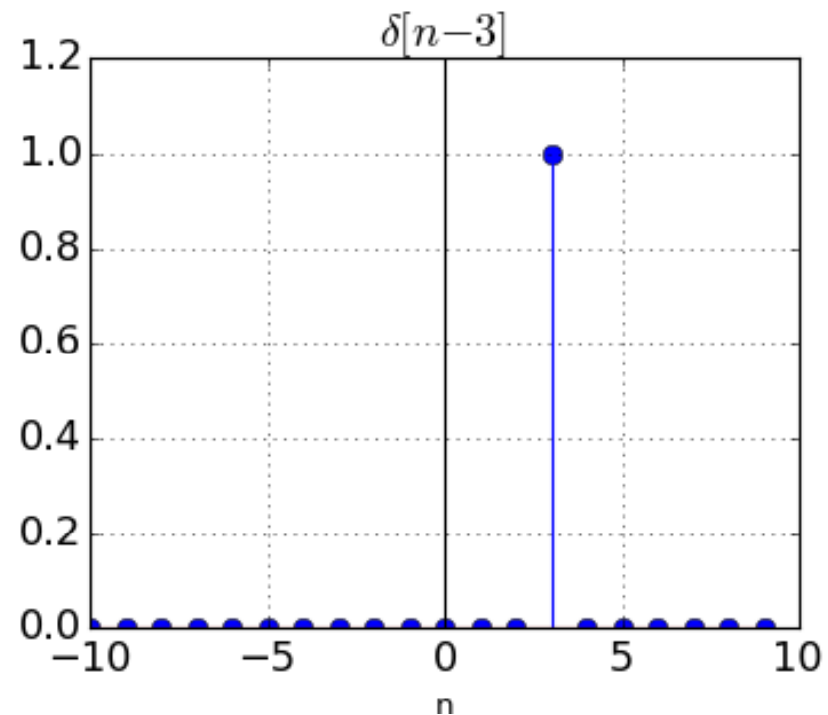
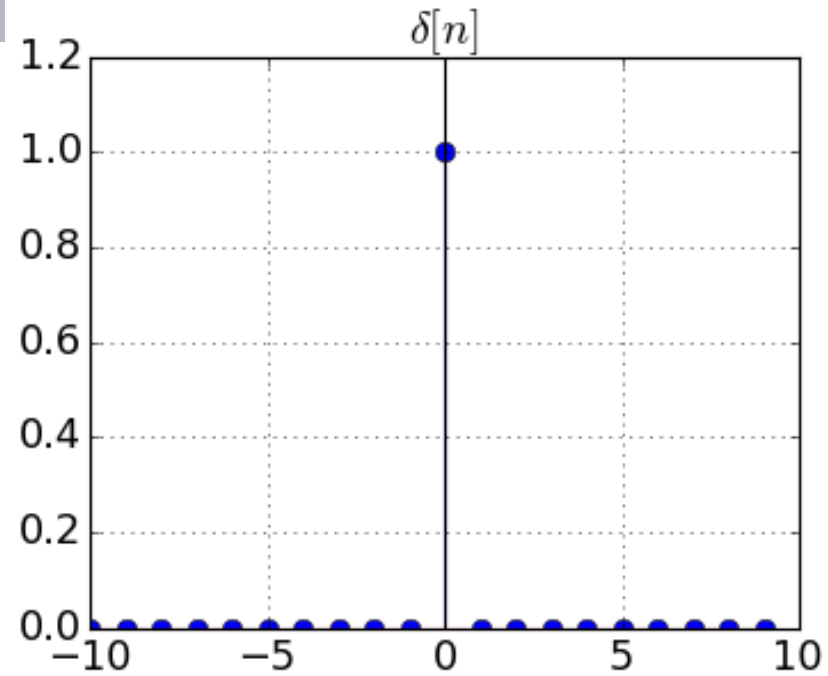
# Impulso Unitário

## ■ Tempo Discreto

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

Impulso unitário deslocado

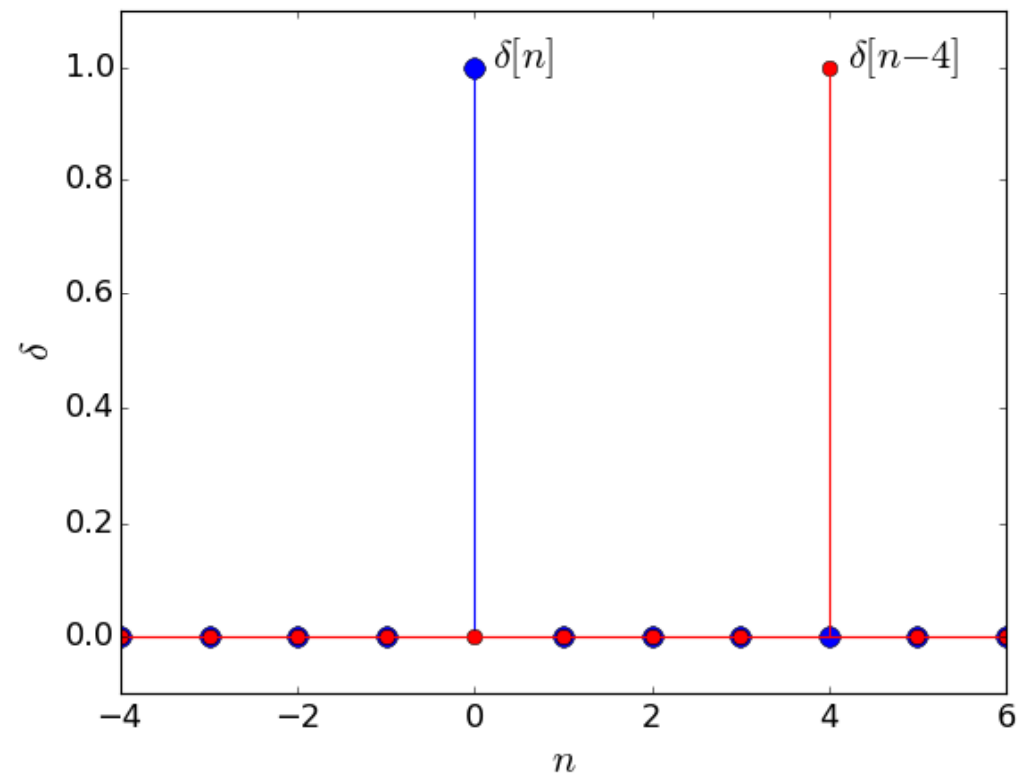
$$\delta[n-k] = \begin{cases} 1, & n = k \\ 0, & n \neq k \end{cases}$$

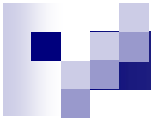




## Exemplo

$n$	...	-4	-3	-2	-1	0	1	2	3	4	5	...
$\delta[n]$	0	0	0	0	0	1	0	0	0	0	0	0
$\delta[n-4]$	0	0	0	0	0	0	0	0	0	1	0	0





## Exemplo

Seja o sinal discreto:

$$x[-1] = -1, \quad x[0] = 2, \quad x[1] = 4, \quad x[2] = 6, \quad x[3] = 4, \quad x[4] = 2 \text{ e zero cc}$$

Podemos escrever este sinal em termos do impulso unitário como:

$$x[n] = -1\delta[n+1] + 2\delta[n] + 4\delta[n-1] + 6\delta[n-2] + 4\delta[n-3] + 2\delta[n-4]$$

No caso geral de um sinal discreto, podemos escrever:

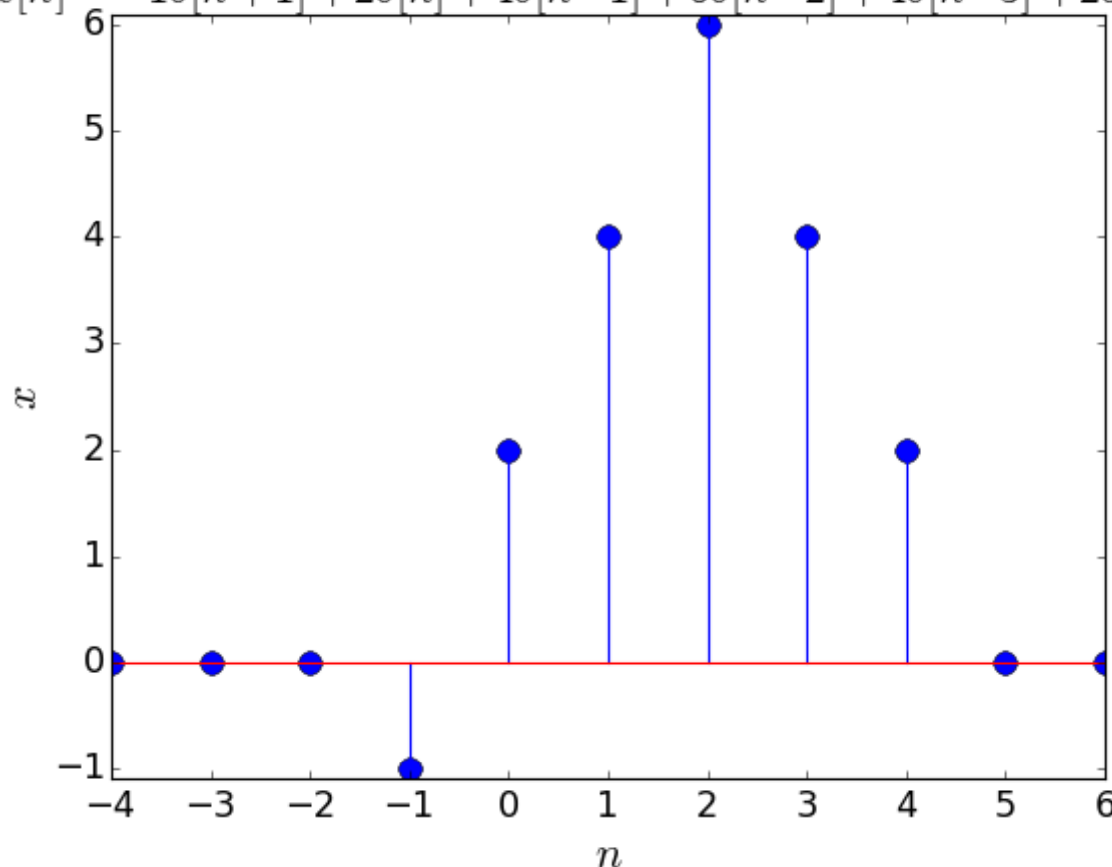
$$x[n] = \sum_k x[k] \delta[n-k]$$



## Exemplo:

$$x[n] = x[-1]\delta[n] + x[0]\delta[n] + x[1]\delta[n-1] + x[2]\delta[n-2] + x[3]\delta[n-3] + x[4]\delta[n-4] =$$
$$= \sum_{k=-1}^4 x[k]\delta[n-k]$$

$$x[n] = -1\delta[n+1] + 2\delta[n] + 4\delta[n-1] + 6\delta[n-2] + 4\delta[n-3] + 2\delta[n-4]$$



$$x[-1] = -1$$

$$x[0] = 2$$

$$x[1] = 4$$

$$x[2] = 6$$

$$x[3] = 4$$

$$x[4] = 2$$



# Impulso Unitário

## ■ Tempo Contínuo

$$\delta(t) = 0, \quad t \neq 0$$

$$\delta(at) = \frac{1}{|a|} \delta(t)$$

$$\int_{-\infty}^{+\infty} \delta(t) dt = 1$$

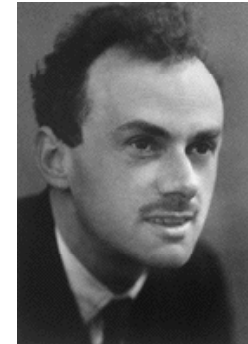
$$\int_{-\infty}^{+\infty} k \delta(t) dt = k$$

$$\int_{-\infty}^{+\infty} \delta(t - t_0) dt = 1$$

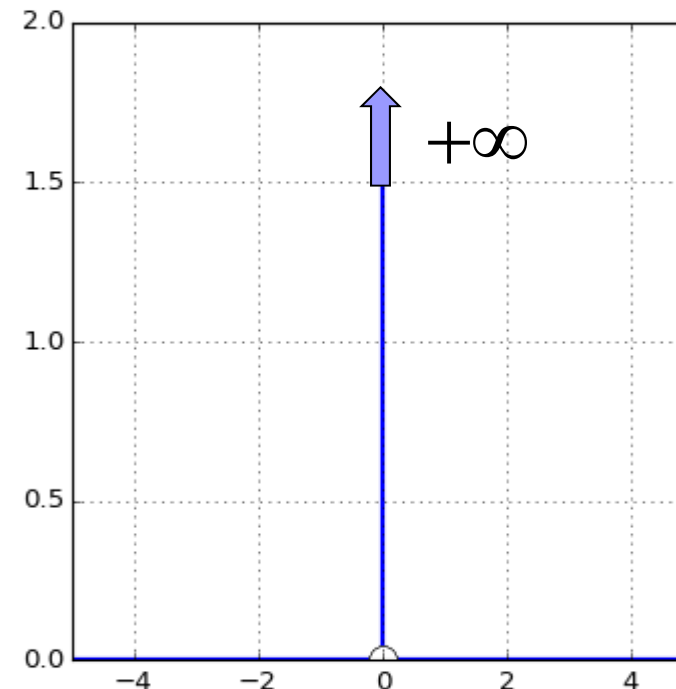
$$\int_{-\infty}^{+\infty} \delta(\tau - t_0) d\tau = u(t - t_0)$$

Paul Dirac  
(1902-1984)

Dirac shared the 1933  
[Nobel Prize](#) for physics  
with [Erwin Schrödinger](#)



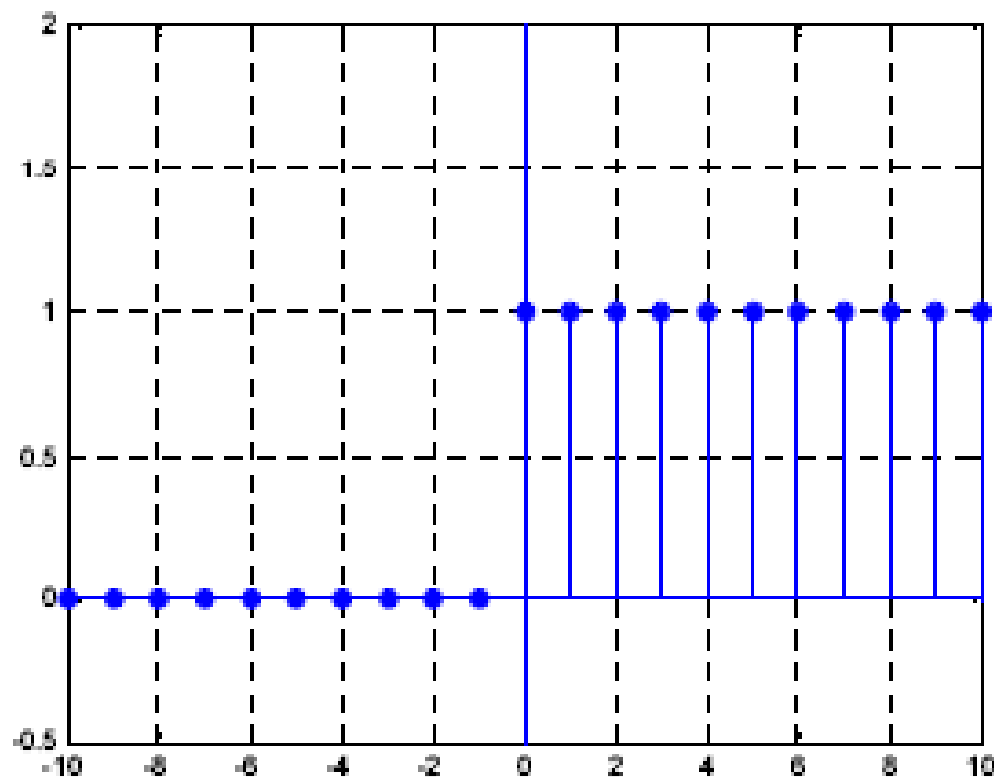
Delta de Dirac





# Escalão Unitário

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



## ■ Relações úteis

$$\delta[n] = u[n] - u[n - 1]$$

$$u[n] = \sum_{m=-\infty}^n \delta[m] = \sum_{i=0}^{\infty} \delta[n - i]$$

$$x[n]\delta[n] = x[0]\delta[n]$$

$$\delta[n - n_0] = u[n - n_0] - u[n - n_0 - 1]$$

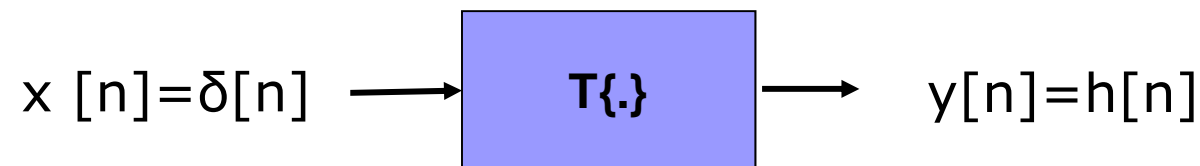
$$u[n - n_0] = \sum_{m=-\infty}^n \delta[m - n_0] = \sum_{i=0}^{\infty} \delta[n - n_0 - i]$$

$$x[n]\delta[n - n_0] = x[0]\delta[n - n_0]$$



# Resposta Impulsional

- $h[n]$  : resposta impulsional (ou impulsiva)  
Resposta do sistema a um impulso unitário

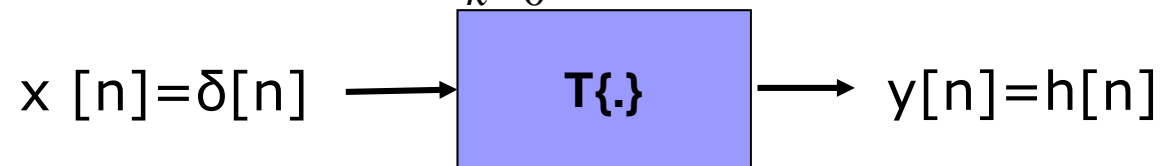




# Sistemas FIR e Resposta Impulsional

- FIR: Finite Impulse Response

$$y[n] = \sum_{k=0}^M b_k x[n-k]$$



- Resposta ao impulso unitário de um FIR de coef.  $\{b_k\}$

$$h[n] = \sum_{k=0}^M b_k \delta[n-k] = \begin{cases} b_n & n = 0, 1, 2, \dots, M \\ 0 & \text{cc} \end{cases}$$





Como os coeficientes do filtro são iguais à resposta impulsional do filtro  $h[k]$ , podemos substituir em:

$$y[n] = \sum_{k=0}^M b_k x[n-k]$$

$b_k$  por  $h[k]$  e escrever:

$$y[n] = \sum_{k=0}^M h[k] x[n-k]$$

A saída do FIR fica expressa em termos do sinal de entrada e da resposta impulsional.

Esta operação é a **convolução finita** da resposta impulsional do FIR com o sinal de entrada.





## What terms are used in describing FIR filters?

• **Impulse Response** - The "impulse response" of a FIR filter is actually just the set of FIR coefficients. (If you put an "impulse" into a FIR filter which consists of a "1" sample followed by many "0" samples, the output of the filter will be the set of coefficients, as the 1 sample moves past each coefficient in turn to form the output.)

• **Tap** - A FIR "tap" is simply a coefficient/delay pair. The number of FIR taps, (often designated as "N") is an indication of :

- 1) the amount of memory required to implement the filter,
- 2) the number of calculations required, and
- 3) the amount of "filtering" the filter can do; in effect, more taps means more stop-band attenuation, less ripple, narrower filters, etc.





## • *Transition Band* -

- The band of frequencies between passband and stopband edges.
- The narrower the transition band, the more taps are required to implement the filter. (A "small" transition band results in a "sharp" filter.)

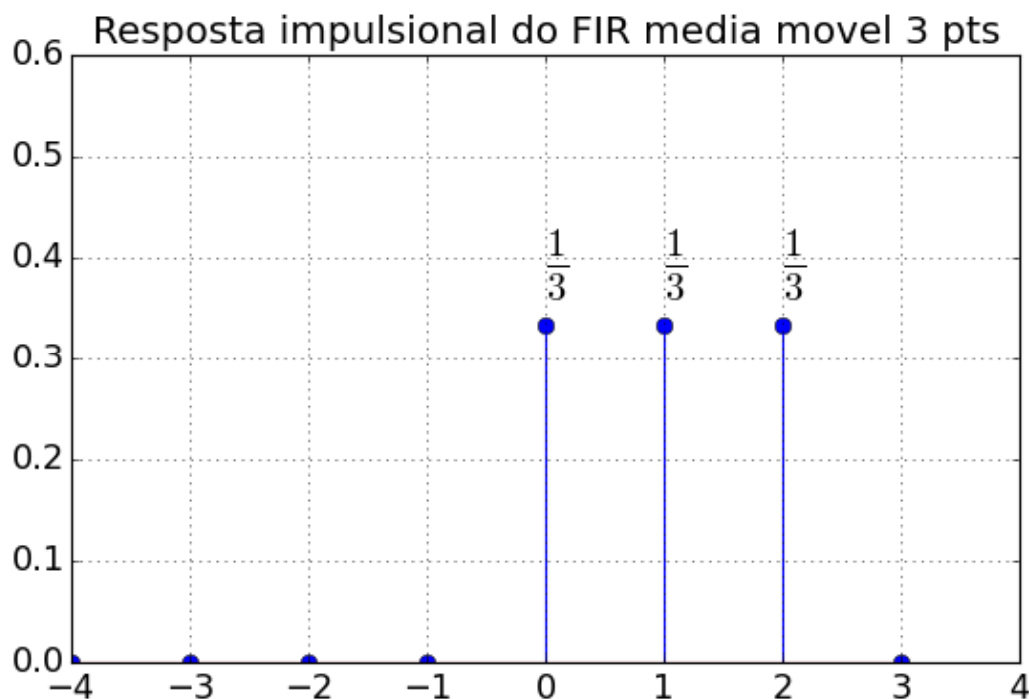


## Exemplo

Determinar e representar graficamente a resposta impulsional do filtro de média móvel de 3 pontos.

$$\{b_k\} = \left\{ \frac{1}{3}, \frac{1}{3}, \frac{1}{3} \right\} \quad M = 2 \quad , \quad L = 3$$

$$h[n] = \sum_{k=0}^2 b_k \delta[n-k] = \underbrace{\frac{1}{3} \delta[n]}_{\frac{1}{3} \text{ em } n=0} + \underbrace{\frac{1}{3} \delta[n-1]}_{\frac{1}{3} \text{ em } n=1} + \underbrace{\frac{1}{3} \delta[n-2]}_{\frac{1}{3} \text{ em } n=2}$$



## Exercício

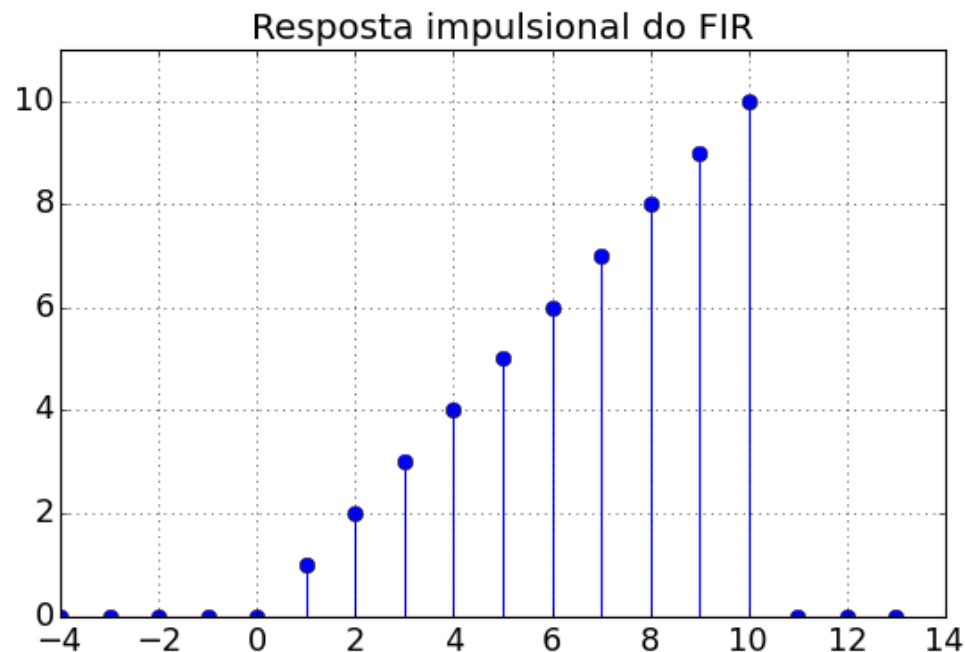
Determinar e representar graficamente a resposta impulsional do filtro FIR

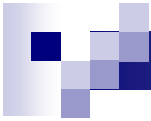
$$y[n] = \sum_{k=0}^{10} kx[n-k]$$

Res.

Substitui-se  $x[n-k]$  pelo respectivo impulso  $\delta[n-k]$  obtendo-se:

$$h[n] = \sum_{k=0}^{10} k\delta[n-k] = 0\delta[n] + 1\delta[n-1] + 2\delta[n-2] + \dots + 10\delta[n-10]$$





## Exercício

Determinar os coeficientes do filtro FIR que produz um atraso de 3 pontos no sinal.

**Res.**

Pretende-se que a sequência  $x[n]$  seja transformada na sequência  $y[n] = x[n-3]$  ou seja o valor de  $x$  que estava em zero passa a estar em 3, o que estava em 1 passa a estar em 4, etc.

$$\begin{aligned} y[n] &= \sum_{k=0}^3 b_k x[n-k] = 0x[n] + 0x[n-1] + 0x[n-2] + 1x[n-3] = \\ &= x[n-3] \quad \{b_k\} = \{0, 0, 0, 1\} \end{aligned}$$

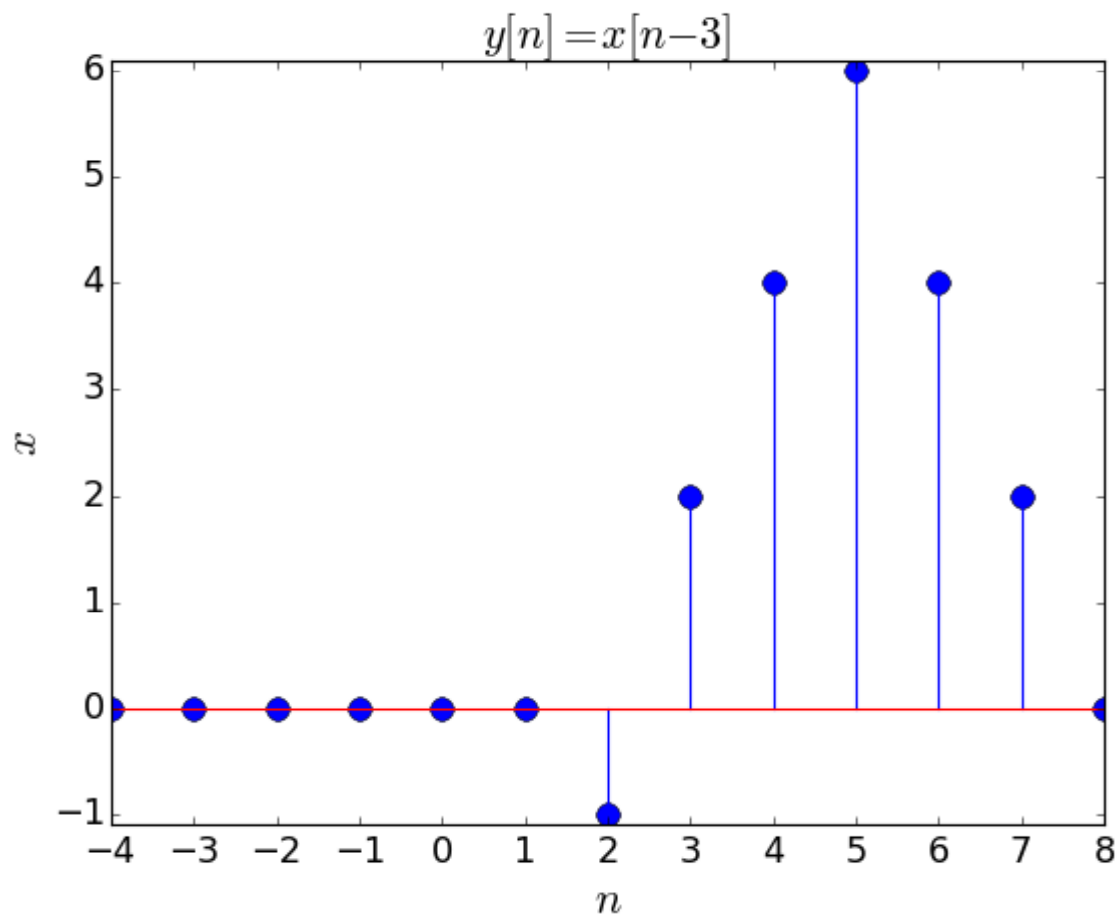
Neste caso a resposta impulsional deste filtro é :

$$h[n] = \delta[n-3]$$

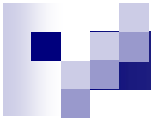


**Exemplo:**

$$y[n] = x[n-3]$$







# CONVOLUÇÃO LINEAR





# Convolução Linear

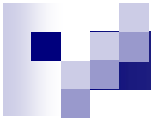
- Chama-se convolução linear à operação:

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

- Permite conhecendo a resposta impulsional,  $h[n]$ , e a entrada  $x[n]$ , determinar a saída  $y[n]$

$$\begin{aligned} y[n] &= x[n] * h[n] = \sum_{k=-\infty}^{\infty} x[k] h[n-k] = h[n] * x[n] = \\ &= \sum_{k=-\infty}^{\infty} h[k] x[n-k] = \langle x[n], h[n] \rangle \end{aligned}$$





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

Esta equação só pode ser implementada directamente no computador se os sinais estiverem limitados a um suporte finito.

- Escolhe-se  $n = 0$  para início das duas sucessões  $x$  e  $h$ ;
- Seja  $K + 1$  o valor para o qual  $y[n] = 0$  para todo  $n > K + 1$ ;
- Seja  $M + 1$  valor para o qual  $x[n] = 0$  para todo  $n > M + 1$ ;

then the discrete convolution expression is:

$$y[n] = \sum_{k=\max(n-M, 0)}^{\min(n, K)} x[k] h[n-k]$$

NOTA: A convolução 1D está implementada em SciPy por meio da função `signal.convolve` ou em Numpy pela função `numpy.convolve`





Suponhamos que  $K \geq M$ : explicitando os cálculos tem-se:

$$\begin{aligned}y[0] &= x[0] h[0] \\y[1] &= x[0] h[1] + x[1] h[0] \\y[2] &= x[0] h[2] + x[1] h[1] + x[2] h[0] \\&\vdots \\y[M] &= x[0] h[M] + x[1] h[M-1] + \cdots + x[M] h[0] \\y[M+1] &= x[1] h[M] + x[2] h[M-1] + \cdots + x[M+1] h[0] \\&\vdots \\y[K] &= x[K-M] h[M] + \cdots + x[K] h[0] \\y[K+1] &= x[K+1-M] h[M] + \cdots + x[K] h[1] \\&\vdots \\y[K+M-1] &= x[K-1] h[M] + x[K] h[M-1] \\y[K+M] &= x[K] h[M].\end{aligned}$$

Assim, a convolução discreta completa de duas sucessões finitas de comprimentos  $K+1$  e  $M+1$  respectivamente, origina uma sucessão finita de comprimento  **$(K+1) + (M+1) - 1 = K+M+1$**





Estas operações podem-se por exemplo, traduzir no seguinte algoritmo prático:

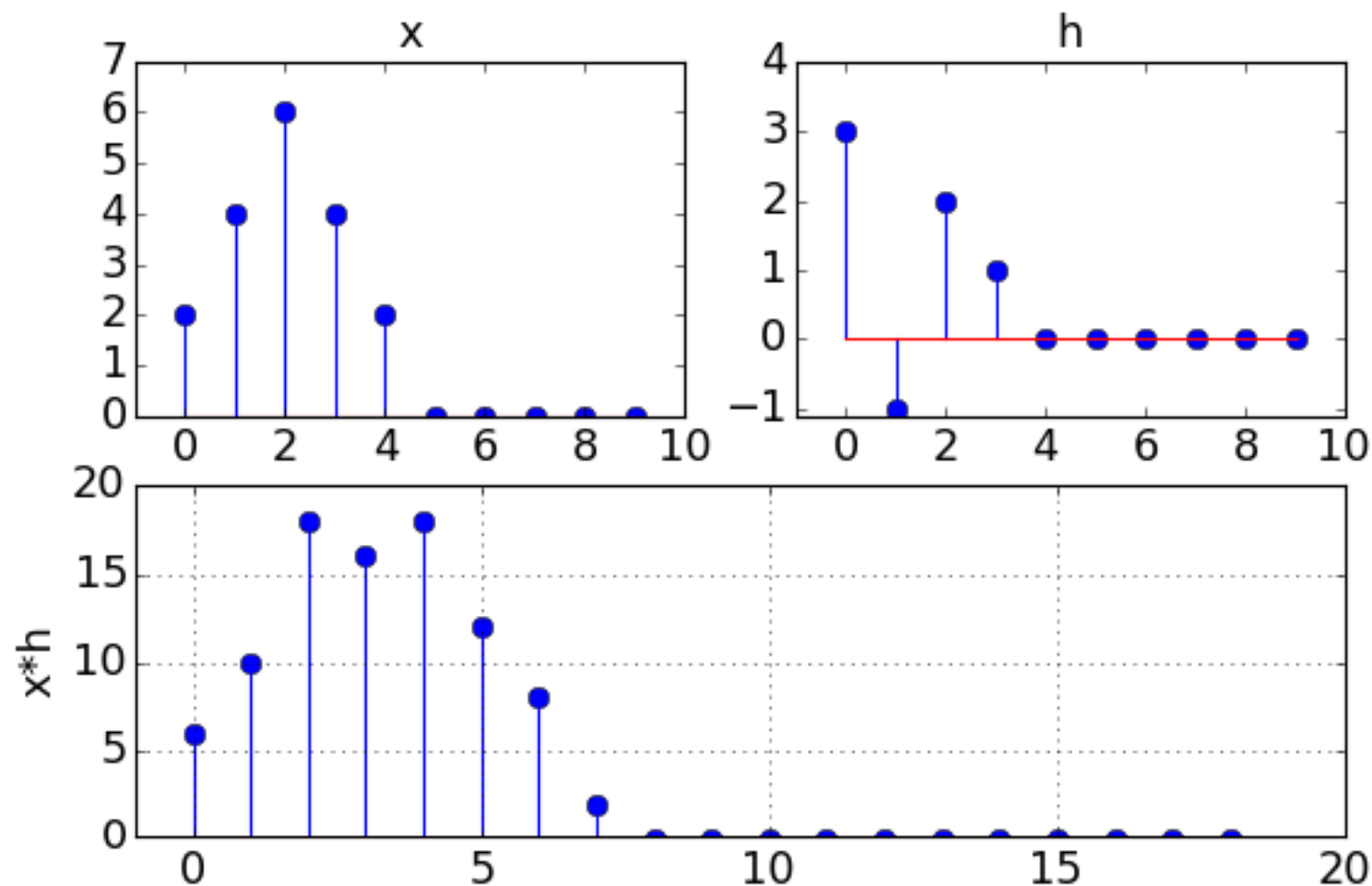
$$y[n] = x[n] * h[n] = \sum_{k=-\infty}^{\infty} h[k] x[n-k]$$

n		0	1	2	3	4	5	6	7	8
<hr/>										
x[n]		2	4	6	4	2				
h[n]		3	-1	2	1					
<hr/>										
h[0]x[n-0]		6	12	18	12	6				
h[1]x[n-1]			-2	-4	-6	-4	-2			
h[2]x[n-2]				4	8	12	8	4		
h[3]x[n-3]					2	4	6	4	2	
<hr/>										
y[n]		6	10	18	16	18	12	8	2	



Vejamos o que se passou com o sinal  $x[n]$  quando convoluído com  $h[n]$

$$x = [2, 4, 6, 4, 2] \quad h = [3, -1, 2, 1]$$



# numpy.convolve

`numpy.convolve(a, v, mode='full')`

[\[source\]](#)

Returns the discrete, linear convolution of two one-dimensional sequences.

The convolution operator is often seen in signal processing, where it models the effect of a linear time-invariant system on a signal [R17]. In probability theory, the sum of two independent random variables is distributed according to the convolution of their individual distributions.

If `v` is longer than `a`, the arrays are swapped before computation.

**Parameters:** `a : (N,) array_like`

First one-dimensional input array.

`v : (M,) array_like`

Second one-dimensional input array.

`mode : {'full', 'valid', 'same'}, optional`

`'full':`

By default, mode is `'full'`. This returns the convolution at each point of overlap, with an output shape of  $(N+M-1,)$ . At the end-points of the convolution, the signals do not overlap completely, and boundary effects may be seen.

`'same':`

Mode `same` returns output of length  $\max(M, N)$ . Boundary effects are still visible.

`'valid':`

Mode `valid` returns output of length  $\max(M, N) - \min(M, N) + 1$ . The convolution product is only given for points where the signals overlap completely. Values outside the signal boundary have no effect.

**Returns:**

`out : ndarray`

Discrete, linear convolution of `a` and `v`.



## scipy.signal.convolve

`scipy.signal.convolve(in1, in2, mode='full')`

[so

Convolve two *N*-dimensional arrays.

Convolve *in1* and *in2*, with the output size determined by the *mode* argument.

**Parameters:** *in1* : array\_like

First input.

*in2* : array\_like

Second input. Should have the same number of dimensions as *in1*; if sizes of *in1* and *in2* are not equal then *in1* has to be the larger array.

*mode* : str {'full', 'valid', 'same'}, optional

A string indicating the size of the output:

**full**

The output is the full discrete linear convolution of the inputs. (Default)

**valid**

The output consists only of those elements that do not rely on the zero-padding.

**same**

The output is the same size as *in1*, centered with respect to the 'full' output.

**Returns:**

*convolve* : array

An *N*-dimensional array containing a subset of the discrete linear convolution of *in1* with *in2*.







# Propriedades da Convolução

- Linearidade

$$h[n] * (Ka[n] + Jb[n]) = h[n] * Ka[n] + h[n] * Jb[n]$$

- Comutatividade

$$h[n] * x[n] = x[n] * h[n]$$

- Associatividade

$$(x_1[n] * x_2[n]) * x_3[n] = x_1[n] * (x_2[n] * x_3[n])$$

- Convolução com Impulso unitário

$$x[n] * \delta[n] = x[n]$$

$$x[n] * \delta[n - n_0] = x[n - n_0]$$



# Exemplo

- Calcule a convolução linear entre  $x[n]$  e  $h[n]$
- $h[n] = \delta[n] + 2\delta[n-1]$ ,
- $x[n] = \delta[n] + \delta[n-1] - \delta[n-3]$

## Algoritmo

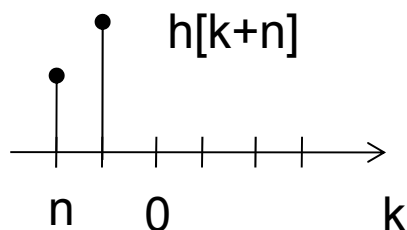
- Para cada  $n$ :
  - Obter  $h[n-k]$
  - Multiplicar  $x[k] h[n-k]$
  - Somar o valor obtido

## De forma alternativa:

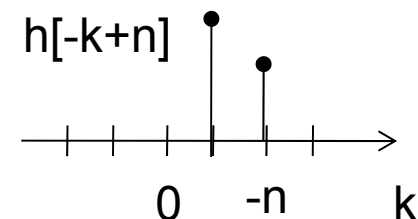
- Para cada  $n$ :
  - Obter  $x[n-k]$
  - Multiplicar  $h[k] x[n-k]$
  - Somar o valor obtido

Link –  
[Joy of Convolution](#)  
[\(discrete time\)](#)

1º: deslocamento



2º: reflexão

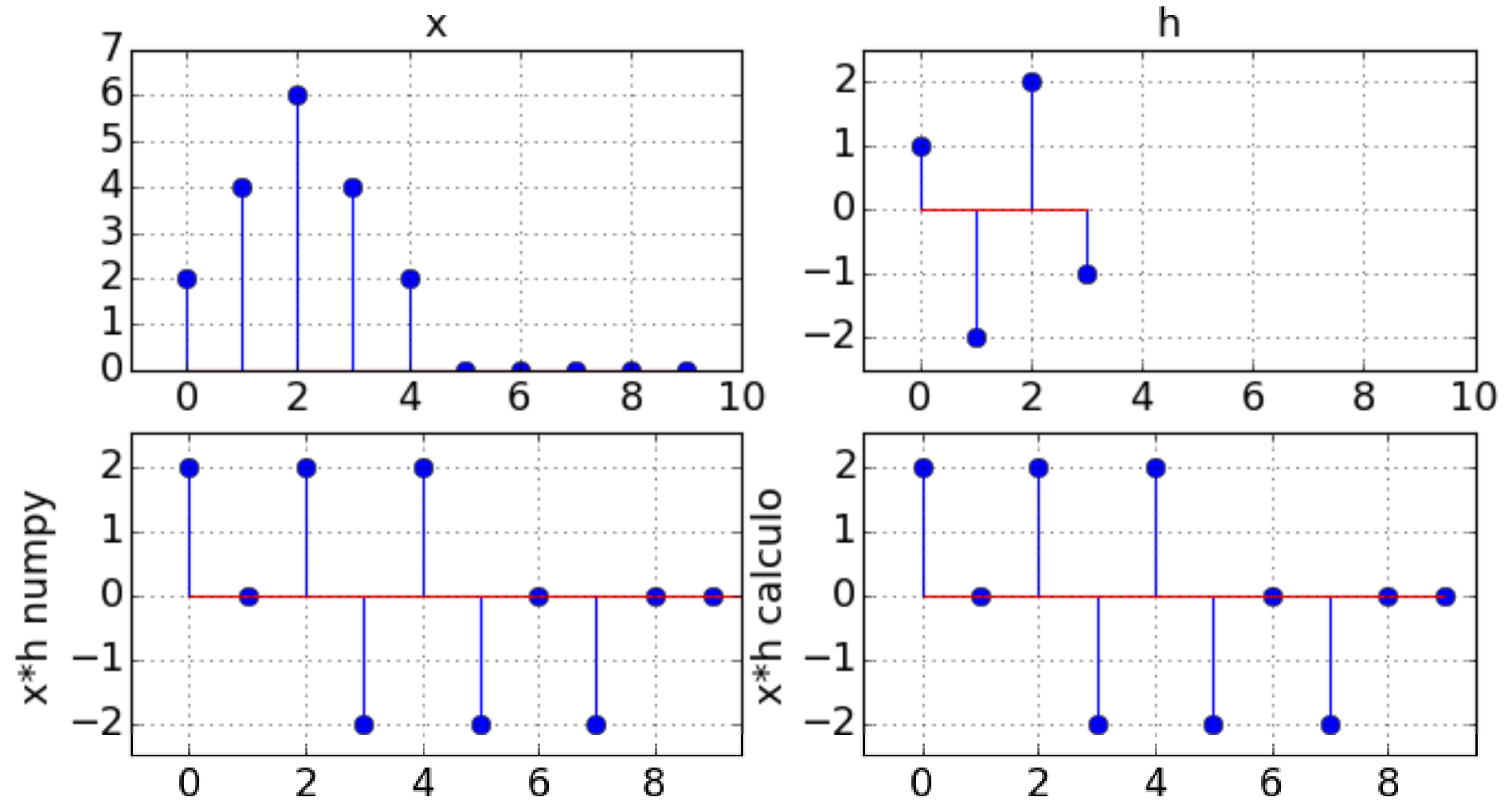
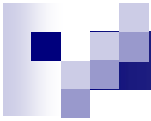


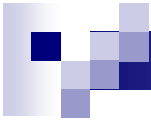


	x	2	4	6	4	2			
	h	1	-2	2	-1				
		2	4	6	4	2			
			-4	-8	-12	-8	-4		
				4	8	12	8	4	
					-2	-4	-6	-4	-2
+									
	x*h	2	0	2	-2	2	-2	0	-2

Comprimento de  $h = 4 \rightarrow K=3$

comprimento da convolução =  $4 + 3 + 1$





# @python

```
x=array([2,4,6,4,2])
```

```
h=array([1,-2,2,-1])
```

```
y=numpy.convolve(x,h ,mode='full')
```

```
y=[2,0,2,-2,2,-2,0,-2]
```



**Exemplo:** Usando a convolução, calcule o seguinte produto de polinômios:

$$p(x) = (1 + 2x + 3x^2 + 5x^4)(1 - 3x - x^2 + x^3 + 3x^4)$$

p1	1	2	3	0	5					
p1	1	-3	-1	1	3					
	1	2	3	0	5					
		-3	-6	-9	0	-15				
			-1	-2	-3	0	-5			
				1	2	3	0	5		
					3	6	9	0	15	
P(x)	1	-1	-4	-10	7	-6	4	5	15	

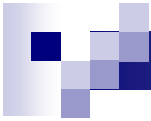
```
x=array([1,2,3,0,5])
```

```
h=array([1,-3,-1,1,3])
```

```
y=numpy.convolve(x,h ,mode='full')
```

```
y=[1,-1,-4,-10,7,-6,4,5,15]
```





Em Python os sistemas FIR são implementados com `np.convolve()`. Considere o seguinte excerto de script Python que permite calcular a convolução de `hh` que é a resposta impulsional do sistema da média móvel 11 pontos, com o sinal sinusoidal `xx` de 51 pontos

```
import numpy as np
from matplotlib import pyplot as plt

n=np.arange(0,51)
xx=np.sin(0.07*np.pi*n)
hh=np.ones(11)/11.
yy=np.convolve(xx,hh,mode='full')
```

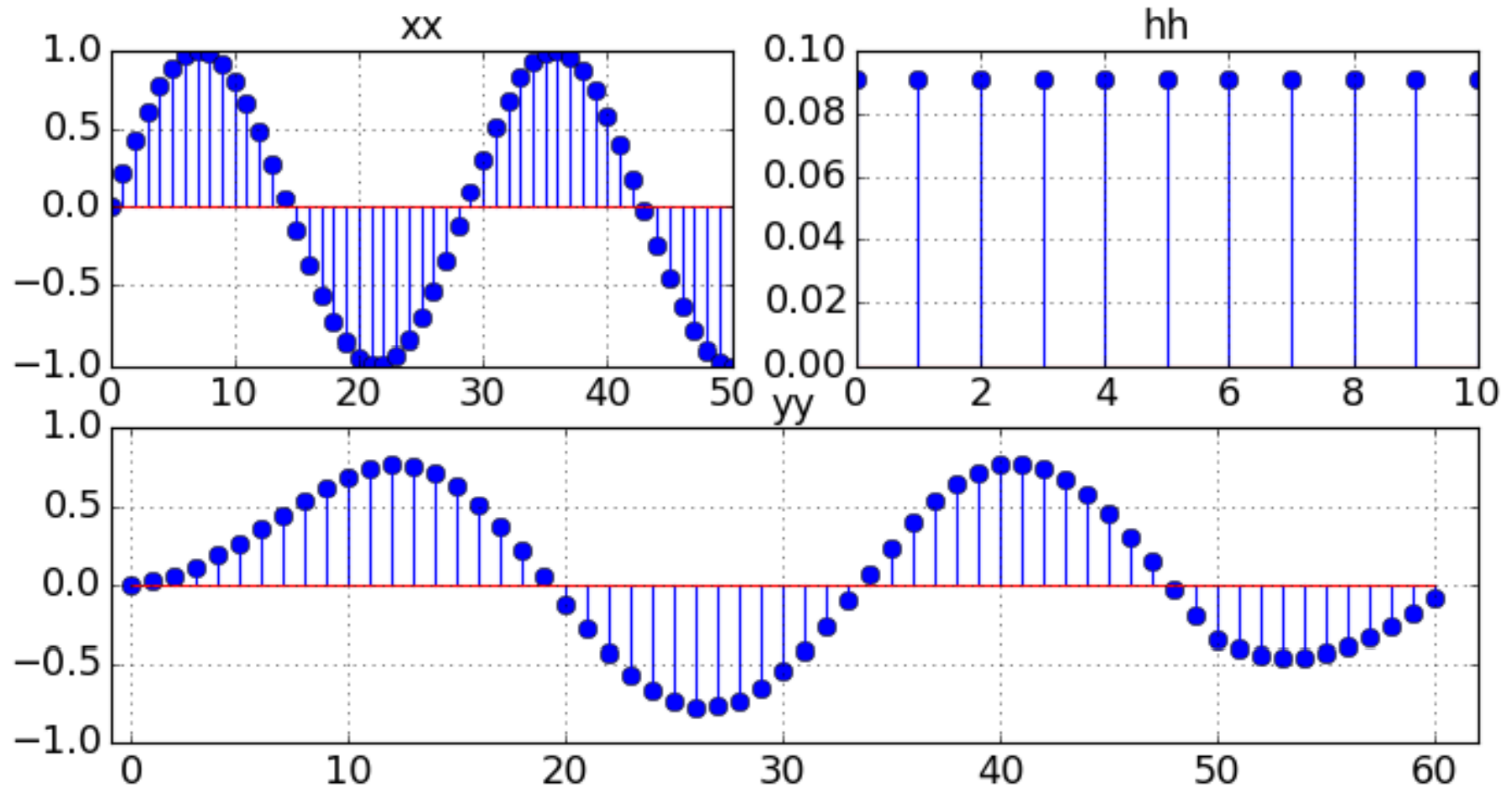
Determine o comprimento do sinal de saída `yy`

Res:

$\text{Compr}(yy) = \text{compr}(xx) + \text{compr}(hh) - 1 = 51 + 11 - 1 = 61$  pontos

Pode confirmar na fig do slide seguinte





Nota: de 0 a 50 temos 51 pontos, de 0 a 10 temos 11 pontos e de 0 a 60 temos 61 pontos







# DIAGRAMAS DE BLOCOS





Atendendo à definição de um FIR:

$$y[n] = \sum_{k=0}^M b_k x[n-k]$$

Assim precisamos de um modo de fazer o seguinte:

- Multiplicar sinais de entrada deslocados pelos respectivos valores dos coeficientes do filtro
- Adicionar sucessões
- Obter versões deslocadas do sinal de entrada.

Para representar esquematicamente este tipo de operações usam-se diagramas de blocos.



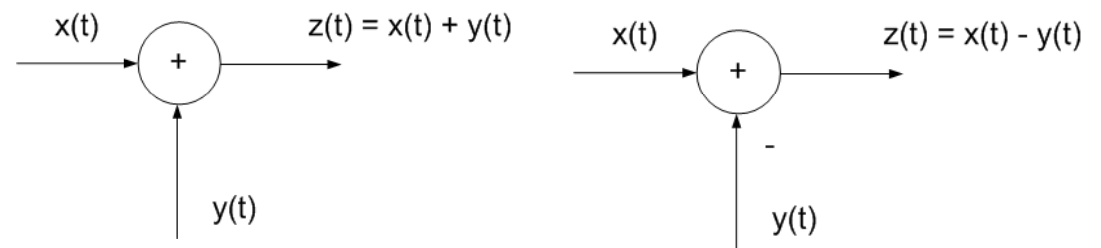
# Diagramas de Blocos

Simbologia usada:

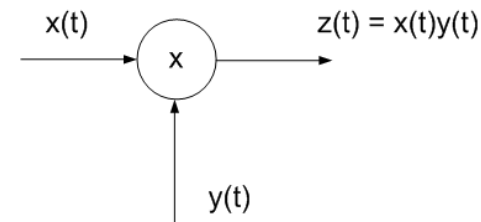
- Amplificação



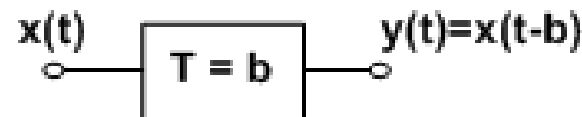
- Soma / subtracção



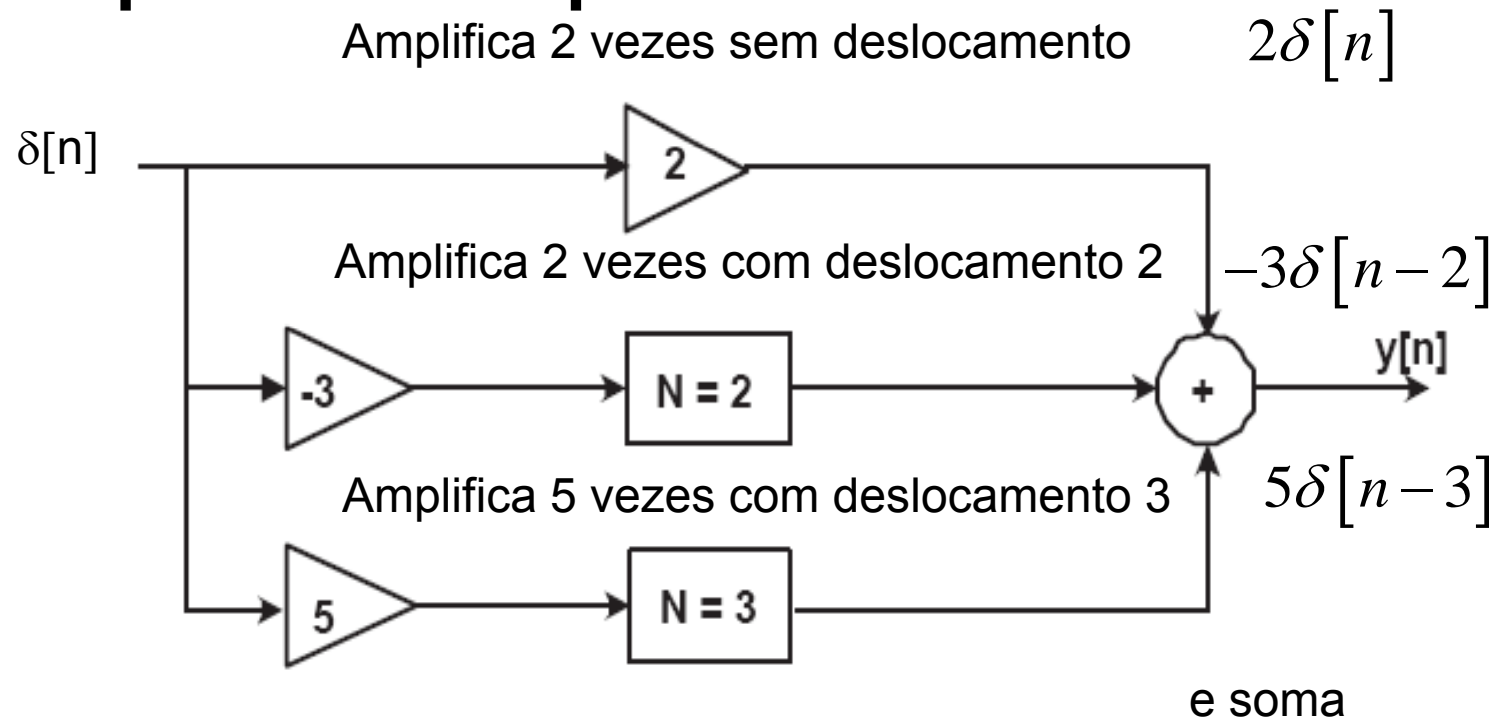
- Multiplicação



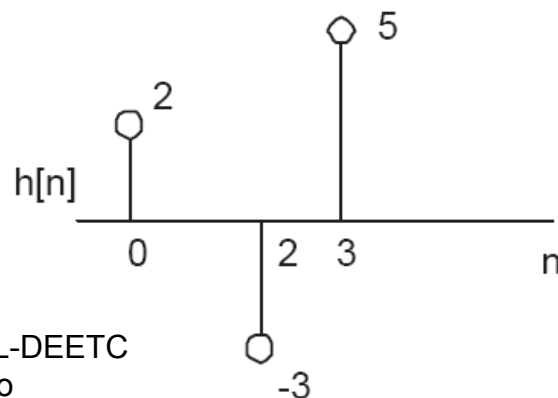
- Atraso



# Resposta Impulsional



- Qual a resposta impulsional?



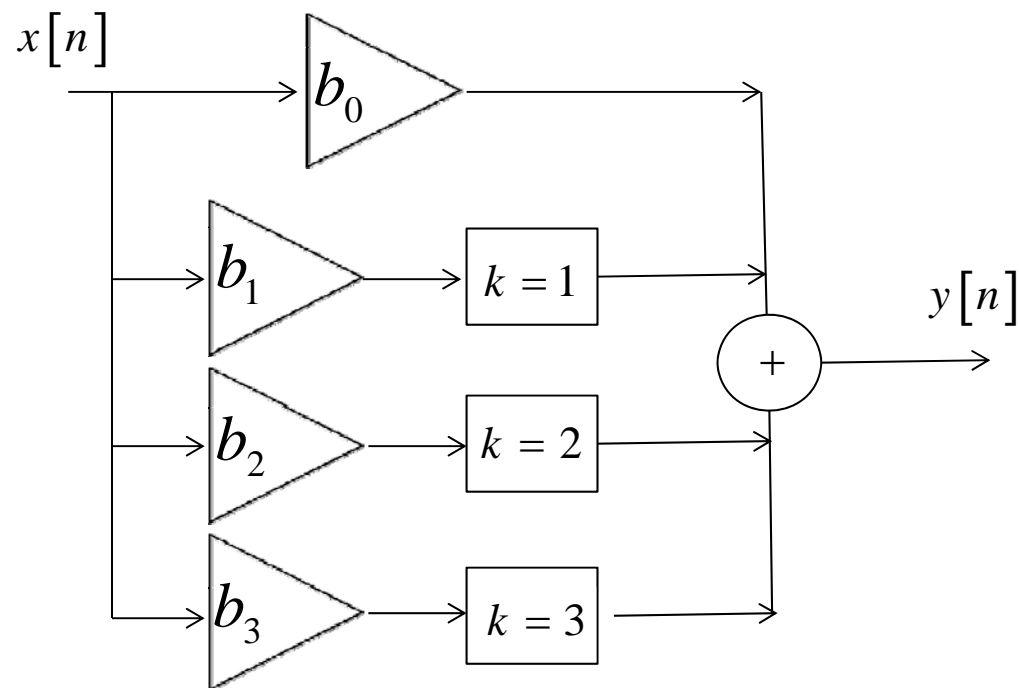
$$h[n] = 2\delta[n] - 3\delta[n-2] + 5\delta[n-3]$$



## Exemplo

Considere o seguinte diagrama de blocos.

Obtenha uma expressão analítica que traduza o conteúdo do diagrama.

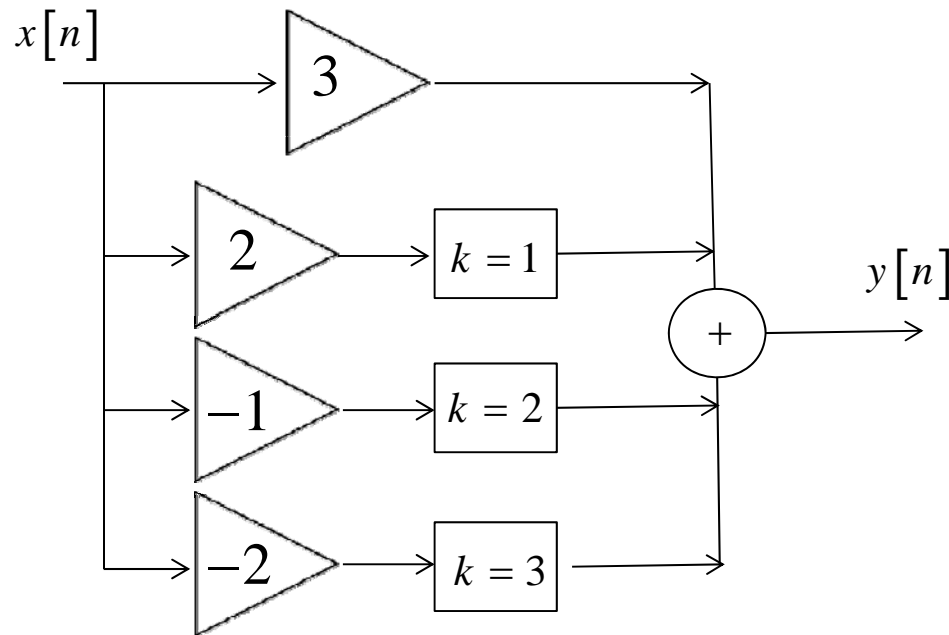


$$y[n] = b_0 x[n] + b_1 x[n-1] + b_2 x[n-2] + b_3 x[n-3]$$



## Exemplo

Determine a equação às diferenças para o seguinte diagrama de blocos e escreva os coeficientes do filtro.



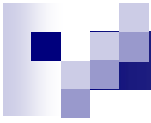
Eq. às diferenças

$$y[n] = 3x[n] + 2x[n-1] - x[n-2] - 2x[n-3]$$

Coef. filtro

$$b_0 = 3, b_1 = 2, b_2 = -1, b_3 = -2$$



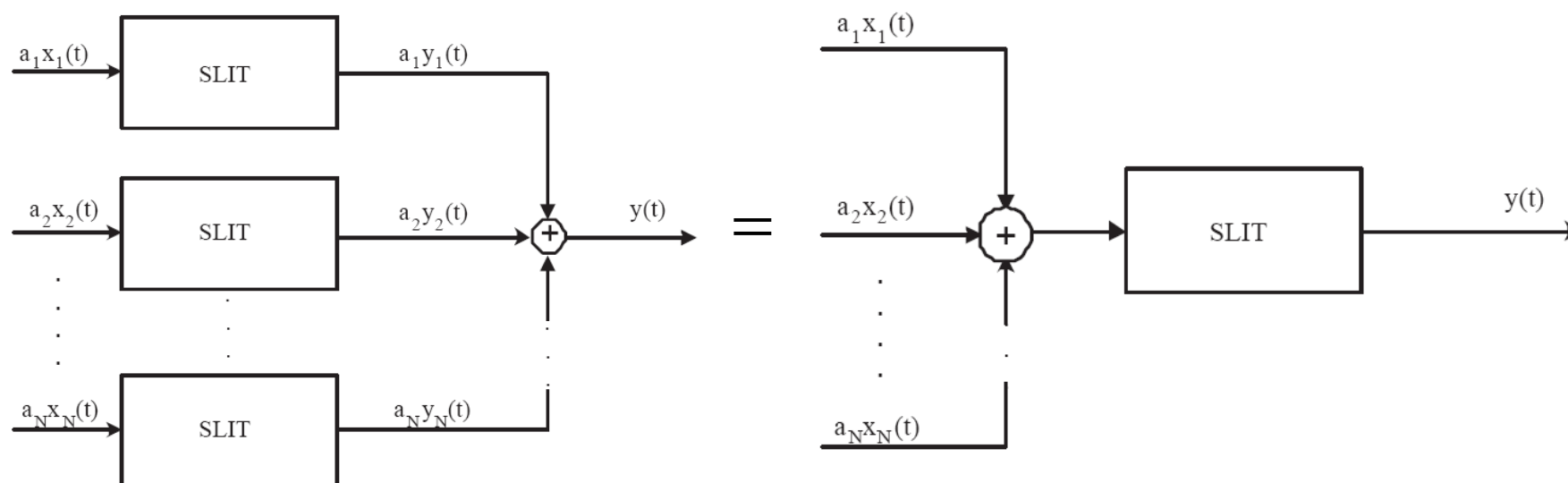


# PROPRIEDADES DOS SISTEMAS



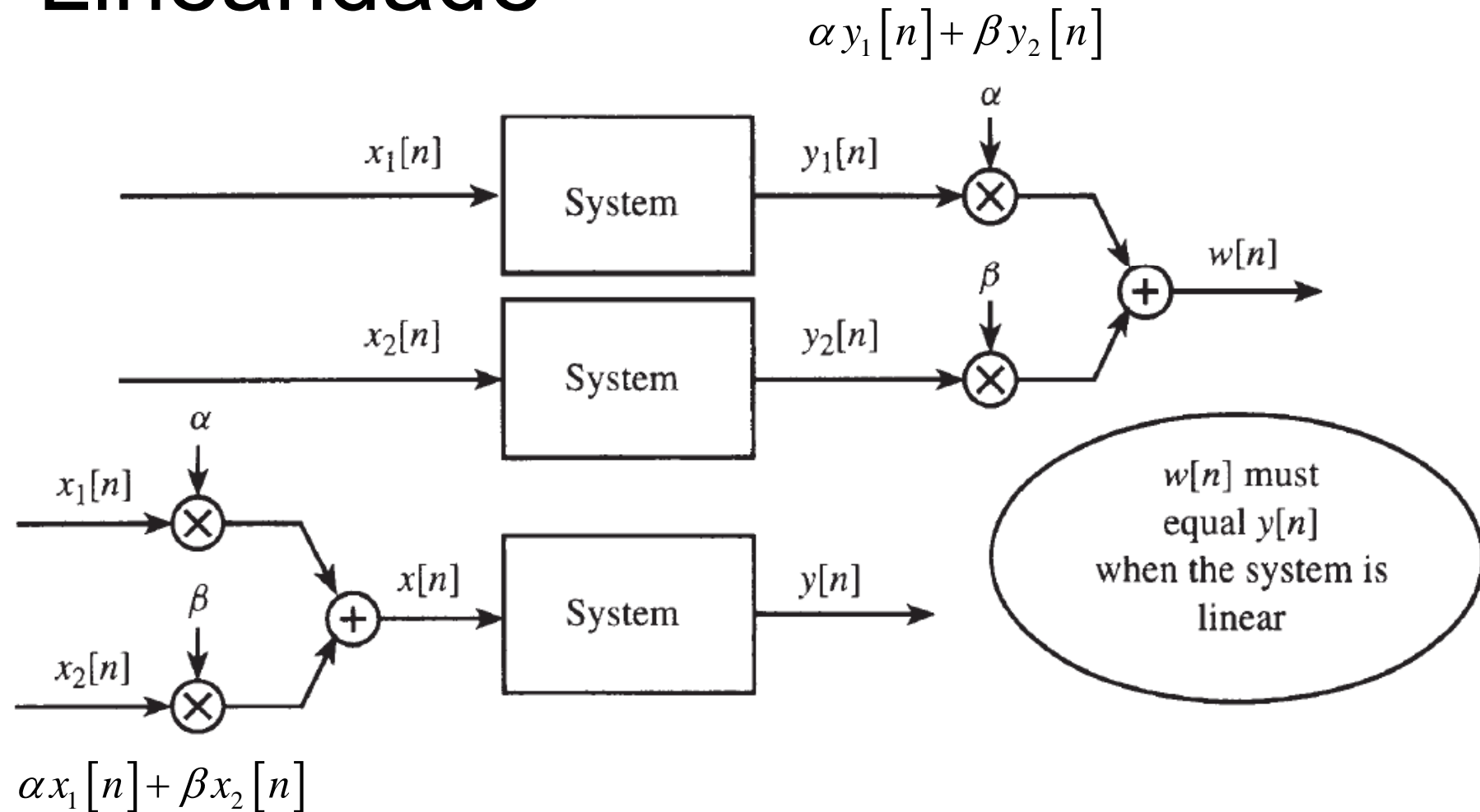
# Linearidade

- Um sistema tal que:  
 $x_1[n] \rightarrow y_1[n]$  e  $x_2[n] \rightarrow y_2[n]$
- é linear se:  
 $x[n] = \alpha x_1[n] + \beta x_2[n] \rightarrow y[n] = \alpha y_1[n] + \beta y_2[n]$
- Por outras palavras, um sistema é linear se verificar o principio da sobreposição





# Linearidade



# Linearidade

## Exemplos:

1 - Verifique se o sistema dado é linear

$$y[n] = 2x[n] - x[n-1]$$

Res

$$x_1[n] \rightarrow 2x_1[n] - x_1[n-1] \quad x_2[n] \rightarrow 2x_2[n] - x_2[n-1]$$

$$\begin{aligned} w[n] = \alpha x_1[n] + \beta x_2[n] &\rightarrow \alpha 2x_1[n] - \alpha x_1[n-1] + \beta 2x_2[n] - \beta x_2[n-1] = \\ &= \alpha (2x_1[n] - x_1[n-1]) + \beta (2x_2[n] - x_2[n-1]) \end{aligned}$$

$$y[n] \rightarrow \alpha (2x_1[n] - x_1[n-1]) + \beta (2x_2[n] - x_2[n-1])$$

Como  $y[n]$  e  $w[n]$  são iguais o sistema é linear.





# Linearidade

2 - Verifique se o sistema dado é linear

$$y[n] = x[n] + 1$$

$$y_1[n] = x_1[n] + 1$$

$$y_2[n] = x_2[n] + 1$$

$$w[n] = x_1[n] + 1 + x_2[n] + 1 = x_1[n] + x_2[n] + 2$$

$$y[n] = x_1[n] + x_2[n] + 1$$

Como  $y[n]$  e  $w[n]$  são diferentes o sistema não é linear.

3 - Verifique se o sistema dado é linear

$$y[n] = (x[n])^2$$



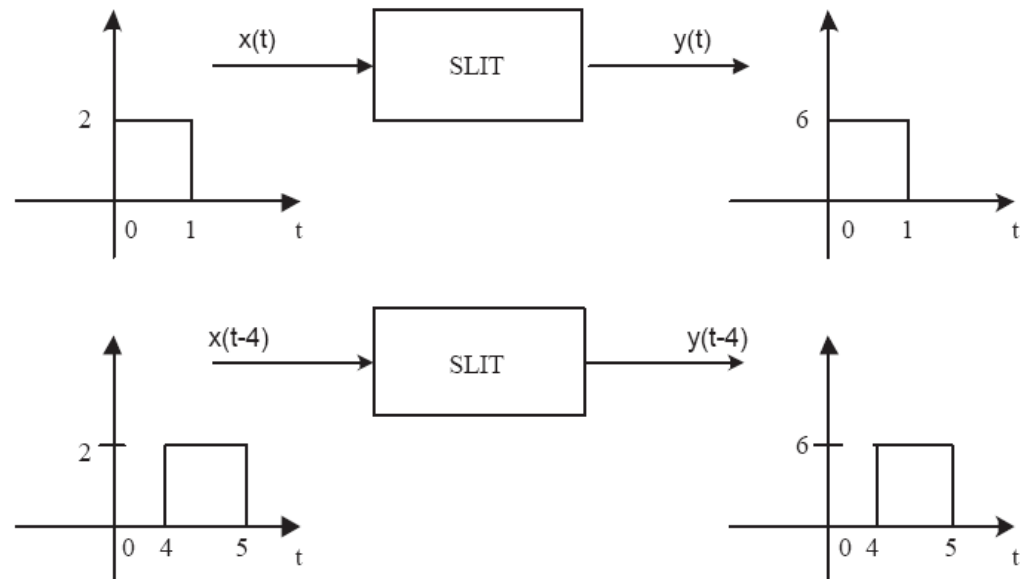
# Invariância Temporal

Um sistema diz-se invariante no tempo se deslocando o sinal de entrada de  $n_0$  (atraso ou avanço), o sinal de saída apresenta o mesmo deslocamento

$$y[n] = S(x[n])$$

Caso seja invariante a sua resposta a  $x[n - n_0]$  é:

$$y[n - n_0] = S(x[n - n_0])$$



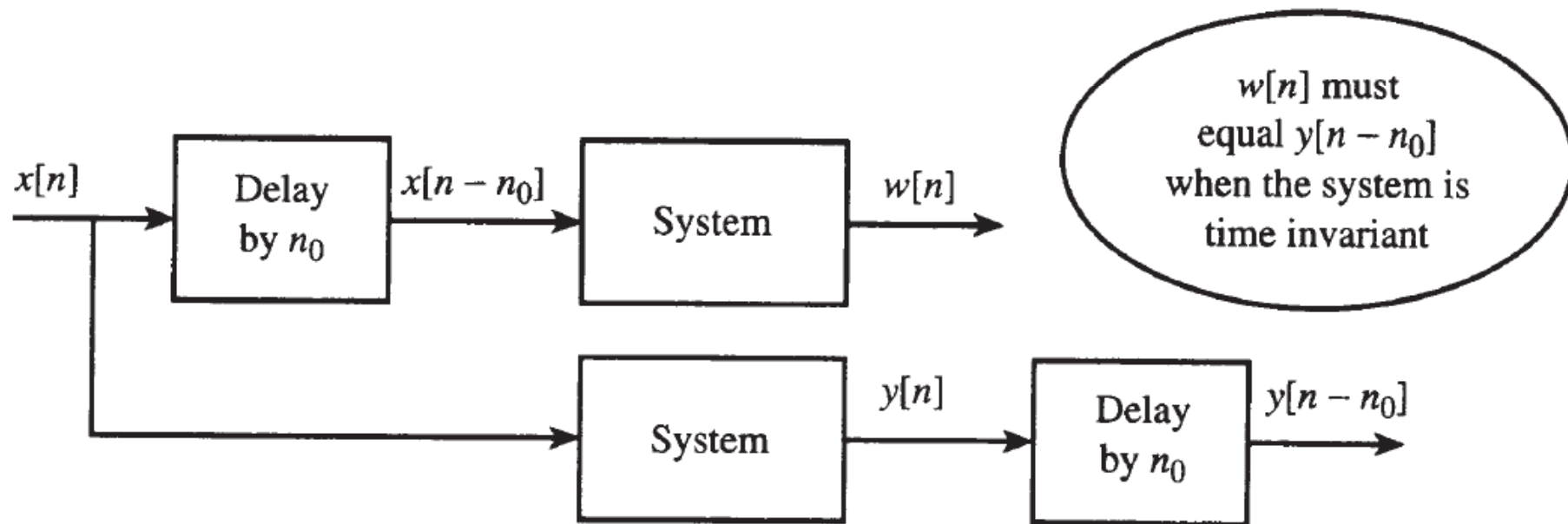
## ■ Exemplos

$$y[n] = \sum_{k=-\infty}^{\infty} x[k]$$

$$y[n] = (x[n])^2$$



# Invariância Temporal





## Exemplos:

1 --Veamos a invariância no tempo de  $y[n] = (x[n])^2$

Se tivermos como entrada o sinal de entrada deslocado, tem-se à saída:

$$w[n] = (x[n - n_0])^2$$

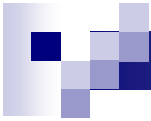
Se tivermos à entrada o sinal de entrada sem deslocamento, então

$y[n] = (x[n])^2$ . Aplicando o deslocamento tem-se:

$$y[n - n_0] = (x[n - n_0])^2$$

que é igual a  $w[n]$  pelo que o sistema é invariante no tempo





## Exemplos:

2 --Veamos a invariância no tempo de  $y[n] = x[-n]$

Se tivermos como entrada o sinal de entrada deslocado, tem-se à saída:

$$w[n] = x[(-n) - n_0] = x[-n - n_0]$$

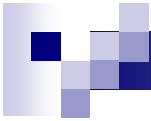
Se tivermos à entrada o sinal de entrada sem deslocamento, então

$y[n] = x[-n]$  . Aplicando o deslocamento tem-se:

$$y[n - n_0] = x[-(n - n_0)] = x[-n + n_0]$$

que é diferente de  $w[n]$  pelo que o sistema não é invariante no tempo.





Exemplos:

3 --Veamos a invariância no tempo de  $y[n] = nx[n]$

Se tivermos como entrada o sinal de entrada deslocado, tem-se à saída:

$$w[n] = nx[n - n_0]$$

Se tivermos à entrada o sinal de entrada sem deslocamento, então

$y[n] = nx[n]$  . Aplicando o deslocamento tem-se:

$$y[n - n_0] = (n - n_0)x[n - n_0]$$

que é diferente de  $w[n]$  pelo que o sistema não é invariante no tempo







# Causalidade

- Um sistema diz-se um causal se a saída em qualquer instante  $n_0$  só depender dos valores da entrada nesse instante ou nos instantes anteriores (  $n \leq n_0$  ).

*Sistema não antecipativo*

- Exemplos

causal

$$y[n] = x[n] + 2x[n-2]$$

não causal

$$y[n] = x[n+1]$$



# Estabilidade

- Um sistema diz-se um sistema estável se para qualquer sinal de entrada limitado em amplitude,

$$x[n] \leq M, \quad \forall n$$

*o sinal de saída for também limitado em amplitude,*

$$y[n] \leq N, \quad \forall n$$

Um sistema que não é estável diz-se um sistema instável.

- Exemplos

$$y(n) = x(n)^{100}$$

Estável

$$y(n) = nx(n)$$

Instável

$$y(n) = \sum_{k=-\infty}^n x(k)$$

A estabilidade depende da forma de  $x(n)$





# Invertibilidade

- Um sistema diz-se um sistema invertível se entradas distintas produzirem saídas distintas. O mesmo é dizer, conhecida que seja a saída do sistema é possível saber qual a entrada que lhe deu origem.

- Exemplos

$$y(n) = \cos(x(n)) \qquad y(n) = 3x(n) + 1$$



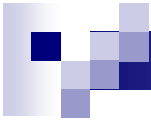


# Sistemas FIR

$$y[n] = \sum_{k=0}^M b_k x[n-k]$$

- Lineares
- Invariantes no Tempo



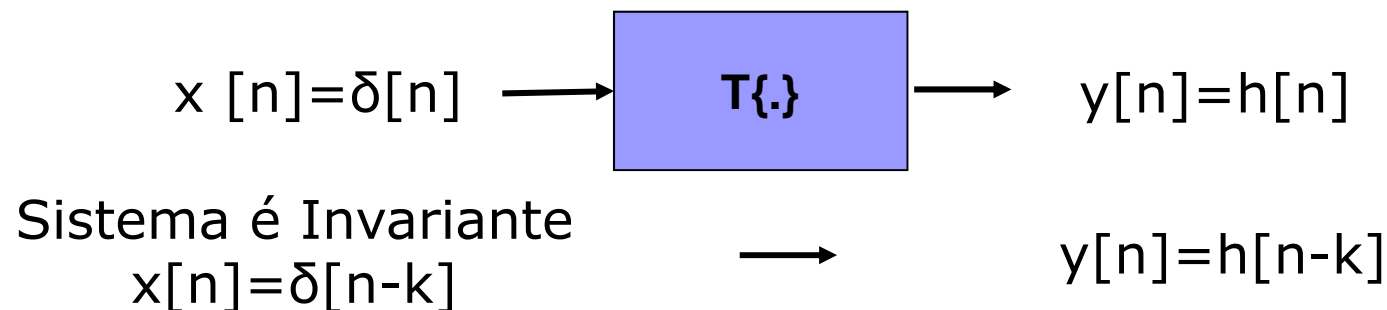


# **SISTEMAS LINEARES E INVARIANTES NO TEMPO (SLITS)**



# Sistemas Lineares e Invariantes no Tempo (SLITs)

- $h[n]$  : resposta impulsional (ou impulsiva)



Sistema é Linear e Invariante:

$$x[n] = \sum_{k=-\infty}^{\infty} x[k] \delta[n-k] \longrightarrow y[n] = T \left\{ \sum_{k=-\infty}^{\infty} x[k] \delta[n-k] \right\} = \sum_{k=-\infty}^{\infty} x[k] T \{ \delta[n-k] \} = \sum_{k=-\infty}^{\infty} x[k] h[n-k]$$



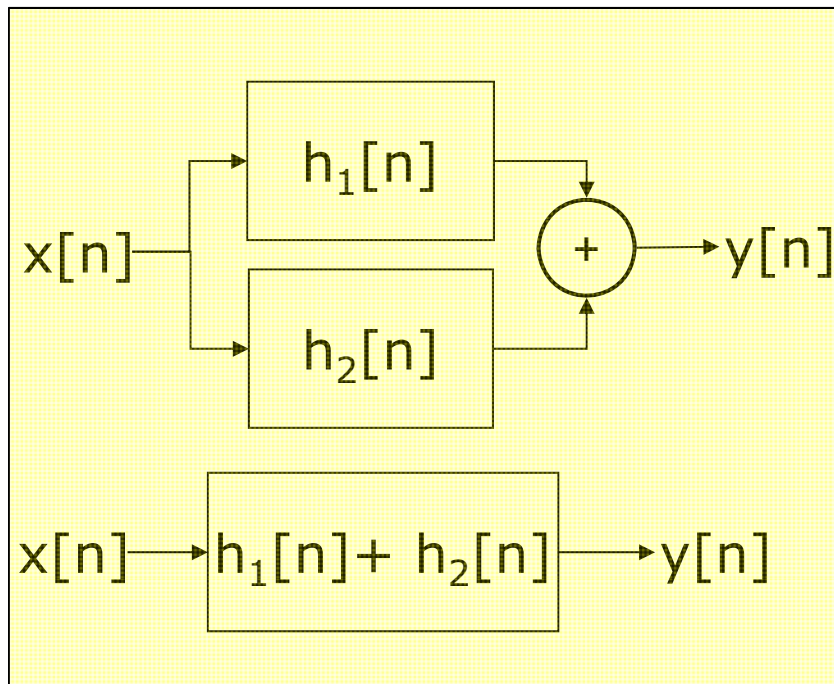


# ASSOCIAÇÃO ENTRE SISTEMAS

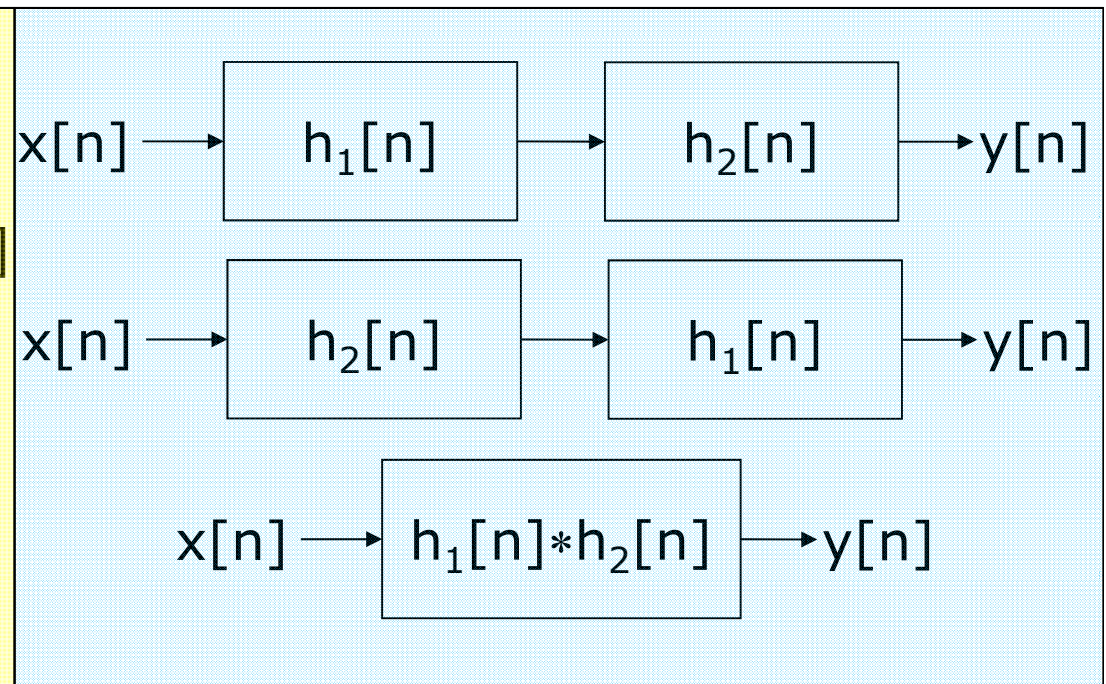


# Associação entre Sistemas

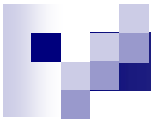
## ■ Paralelo



## ■ Série







Exemplo:

Considere o SLIT formado por dois sistema SLIT em série (em cascata) definidos por:

$$h_1[n] = \begin{cases} 1 & 0 \leq n \leq 3 \\ 0 & \text{cc} \end{cases}$$

$$h_2[n] = \begin{cases} 1 & 0 \leq n \leq 2 \\ 0 & \text{cc} \end{cases}$$

Determine a resposta impulsional do sistema resultante.

**Res.**

$$h[n] = h_1[n] * h_2[n]$$

n	0	1	2	3	4	5
h_2[n]	1	1	1	1		
h_1[n]	1	1	1			
	1	1	1	1		
		1	1	1	1	
			1	1	1	1
h[n]	1	2	3	3	2	1

$$h[n] = \sum_{k=0}^5 b_k \delta[n-k] = \delta[n] + 2\delta[n-1] + 3\delta[n-2] + 3\delta[n-3] + 2\delta[n-4] + \delta[n-5]$$



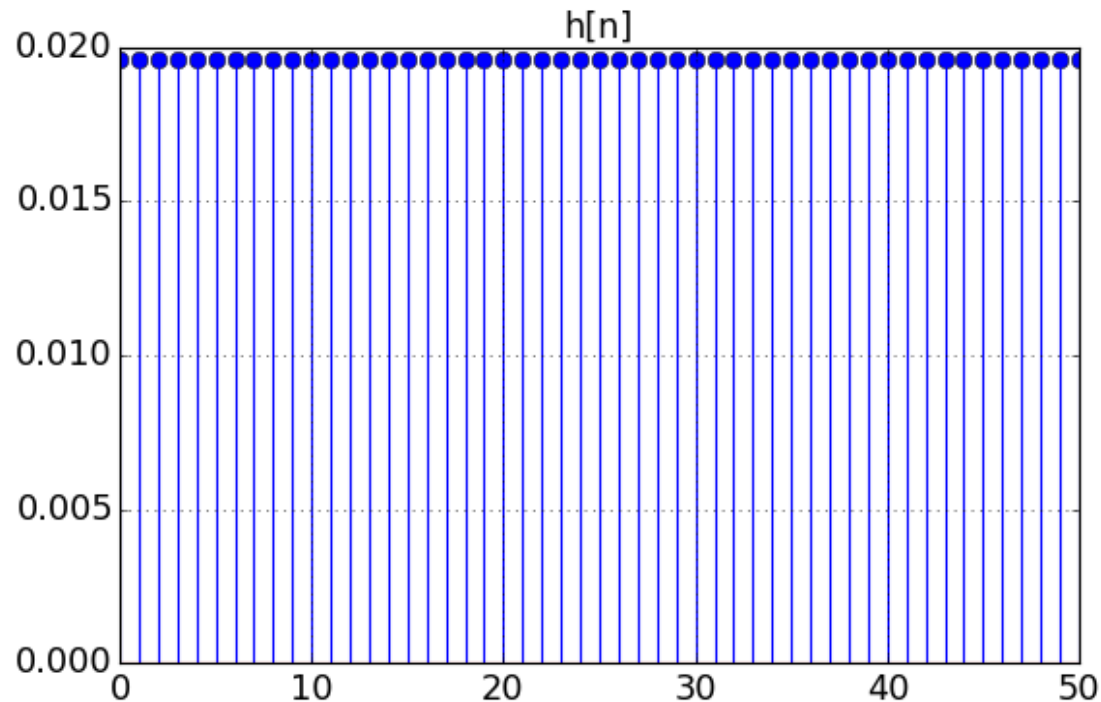


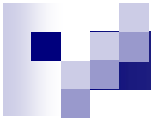
## Exercícios

1 – Determine a resposta impulsional  $h[n]$  de um sistema causal de média móvel de 51 pontos.

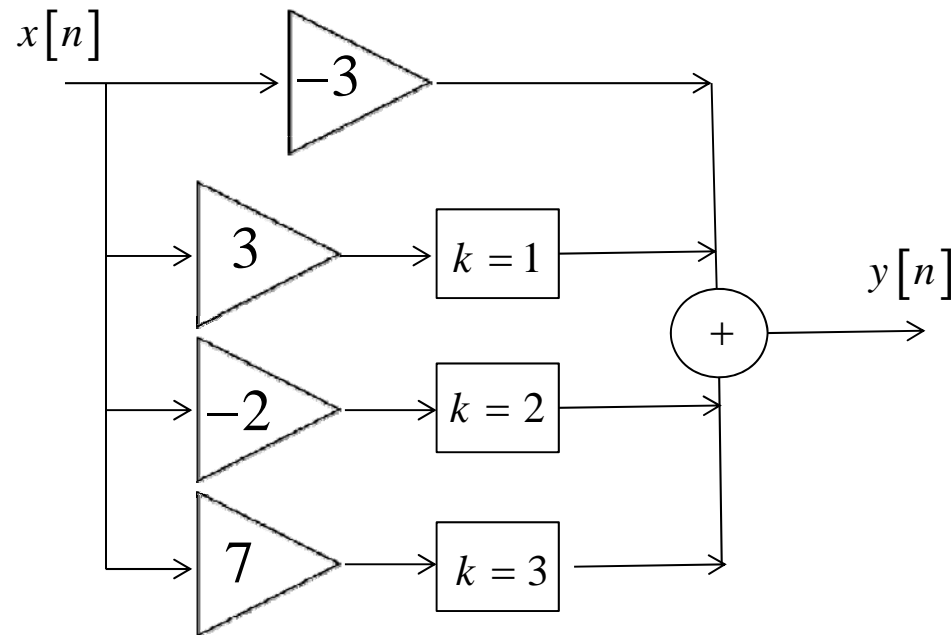
$$y[n] = \sum_{k=0}^{51} \frac{1}{51} x[n-k]$$

$$h[n] = \sum_{k=0}^{51} \frac{1}{51} \delta[n-k]$$





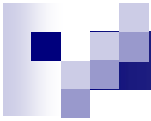
- 2 - O seguinte diagrama de blocos define um SLIT.
- a) Determine a equação às diferenças para este sistema



Eq. às diferenças  $y[n] = -3x[n] + 3x[n-1] - 2x[n-2] + 7x[n-3]$

Coef. filtro  $b_0 = -3, b_1 = 3, b_2 = -2, b_3 = 7$

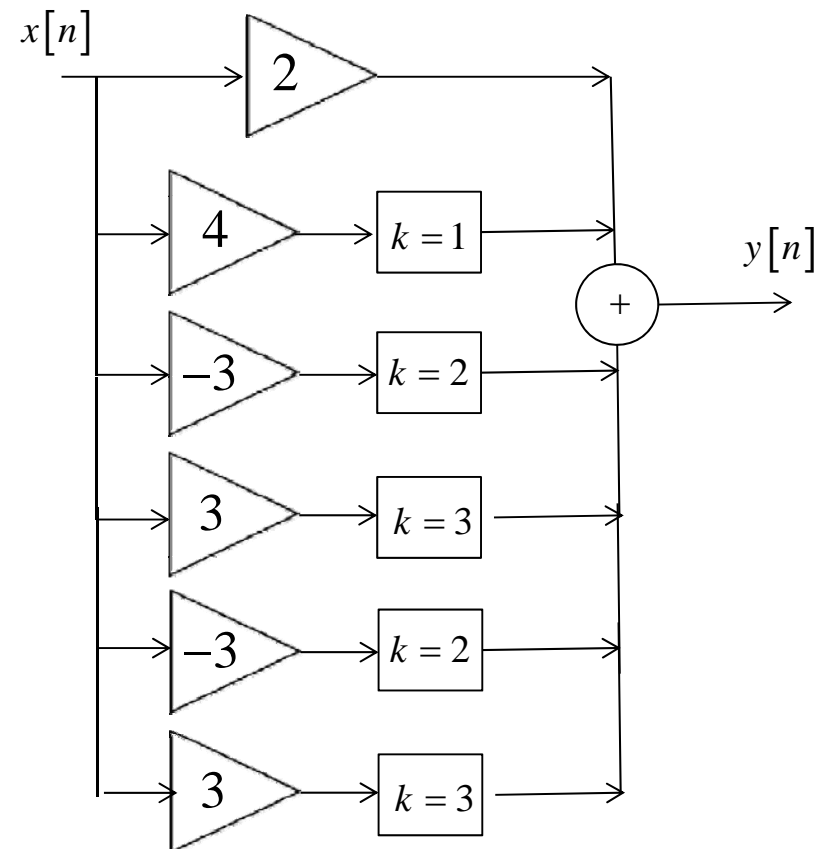




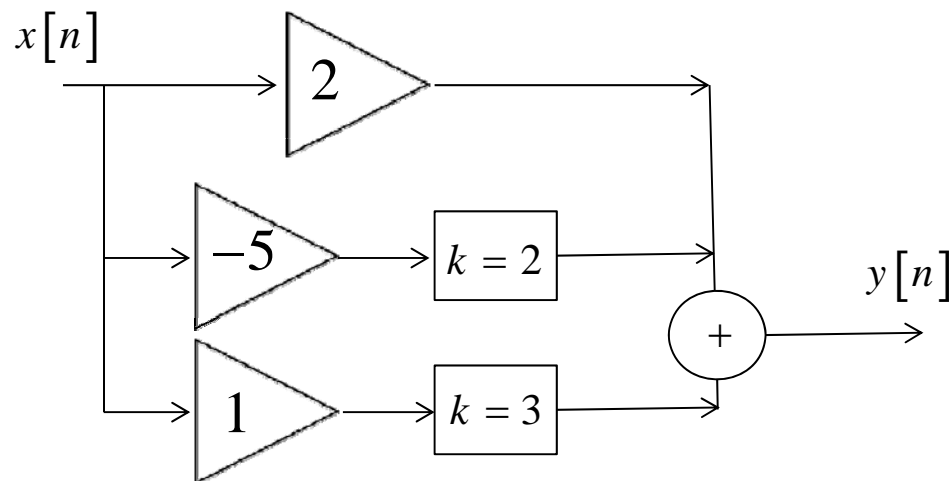
b) Desenhe o diagrama de blocos que representa o sistema cuja equação às diferenças é:

$$y[n] = 2x[n] + 4x[n-1] - 3x[n-2] + 3x[n-3] - 4x[n-4] - 2x[n-5]$$

Res



3 - O seguinte diagrama de blocos define um SLIT.  
Determine a equação às diferenças para este sistema



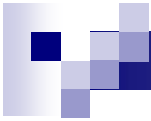
Eq. às diferenças

$$y[n] = 2x[n] - 5x[n-2] + x[n-3]$$

Coef. filtro

$$b_0 = 2, b_1 = 0, b_2 = -5, b_3 = 1$$





4 – Um filtro FIR é descrito pela equação às diferenças:

$$y[n] = 3x[n] + 2x[n-3] - 3x[n-5]$$

- a) Determine e represente graficamente a resposta impulsional.
- b) Seja o sinal de entrada:

$$x[n] = 3e^{j(0.4\pi n - \pi/2)} \quad \forall n$$

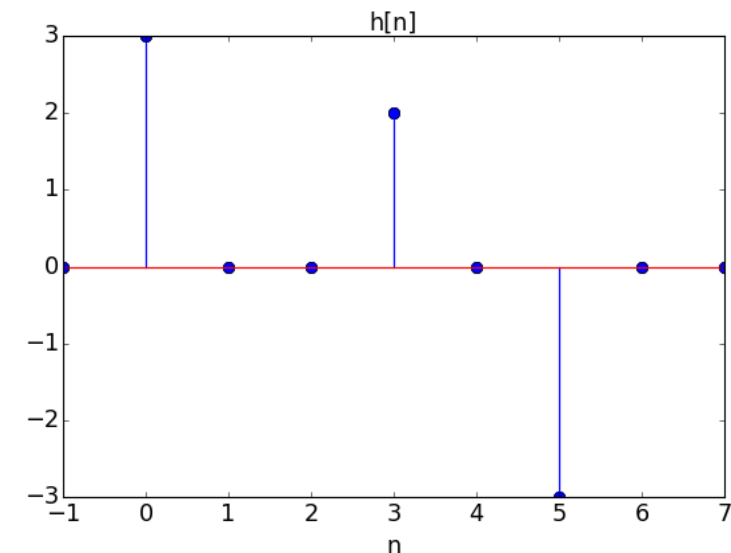
Nestas condições o sinal de saída é da forma:


$$y[n] = Ae^{j(2\pi \hat{f}_0 n + \phi)}$$

Determine os valores de  $A, \phi, \hat{f}_0$

Res:

a)  $h[n] = 3\delta[n] + 2\delta[n-3] - 3\delta[n-5]$





b) Uma das maneiras de resolver é introduzir o sinal de entrada na eq. às diferenças

$$\begin{aligned}y[n] &= 3 \times 3e^{j(0.4\pi n - \pi/2)} + 2 \times 3e^{j(0.4\pi(n-3) - \pi/2)} - 3 \times 3e^{j(0.4\pi(n-5) - \pi/2)} = \\&= 9e^{-j\pi/2}e^{j0.4\pi n} + 6e^{-j\pi/2}e^{-j1.2\pi}e^{j0.4\pi n} - 9e^{-j\pi/2}e^{j0.4\pi n} = \\&= 3e^{-j\pi/2}e^{j0.4\pi n} (3 + 2e^{-j1.2\pi} - 3) = 6e^{-j1.7\pi}e^{j0.4\pi n} = \\&= 6e^{j(0.4\pi n - 1.7\pi)}\end{aligned}$$

$$A = 6, \phi = -1.7\pi, \hat{f}_0 = 0.2 \text{ ou } \hat{\omega}_0 = 0.4\pi$$

