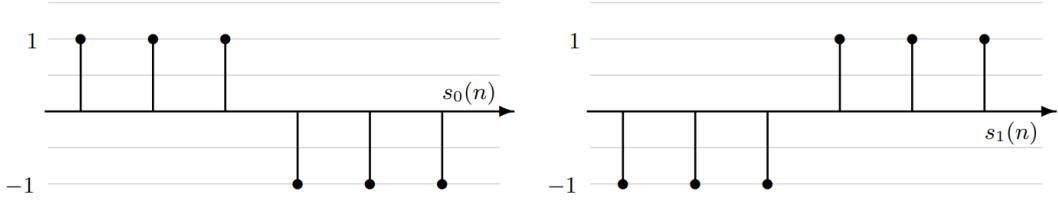


### Ejercicio 1

A través de un canal de comunicación digital se envían de manera aleatoria dos señales de longitud  $N = 6$ ,  $s_0(n)$  y  $s_1(n)$  graficadas a continuación. La señal recibida a la salida del canal es  $X(n) = s_i(n) + W(n)$ , donde  $W(n)$  es una señal de ruido blanco Gaussiano y  $s_i(n)$  puede ser  $s_0(n)$  o  $s_1(n)$  de acuerdo a la señal que haya sido enviada.



- Calcule los filtros que permiten detectar cuándo  $s_0(n)$  o  $s_1(n)$  han sido transmitidas.
- Calcule las autocorrelaciones de las señales. Dibújelas en sendos gráficos y compárelas con la salida de los filtros.

$$H_0: X(n) = W(n)$$

$$H_1: X(n) = S_i(n) + W(n)$$

$W(n)$  es blanco GAUSS.

$S_i(n)$  es alguno de los

Graphs

$$f(X, H_0) = \mathcal{N}(0, \sigma^2 I_6)$$

$$N_0 = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \\ -1 \\ -1 \\ -1 \end{bmatrix} \quad N_1 = \begin{bmatrix} -1 \\ -1 \\ -1 \\ 1 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix}$$

$$f(X, H_1) = \mathcal{N}(\mu_i, \sigma^2 I_6)$$

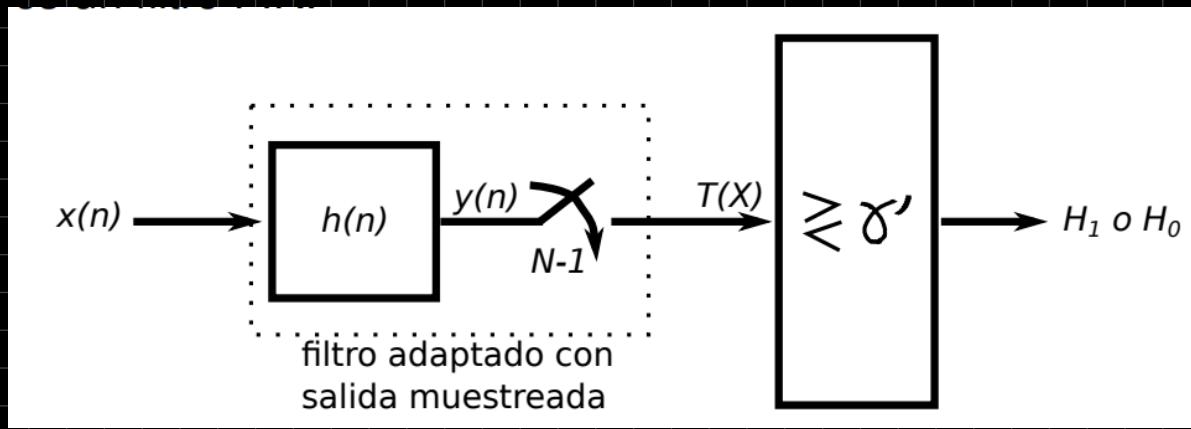
$$L(x) = \frac{\exp\left(-\frac{1}{2}\left(x - \mu_i\right)^T \sigma^2 I_6 (x - \mu_i)\right)}{\exp\left(-\frac{1}{2} x^T \sigma^2 I_6 x\right)}$$

$$L(x) = \exp\left(-\frac{1}{2}(x - \mu_i)^T \sigma^2 I_6\right)$$

$$\mu_i^T x \geq \underbrace{\sigma^2 L_n(x) - \frac{1}{2} \|S\|^2}_{x'}$$

$$h(n) = S(5-n)$$

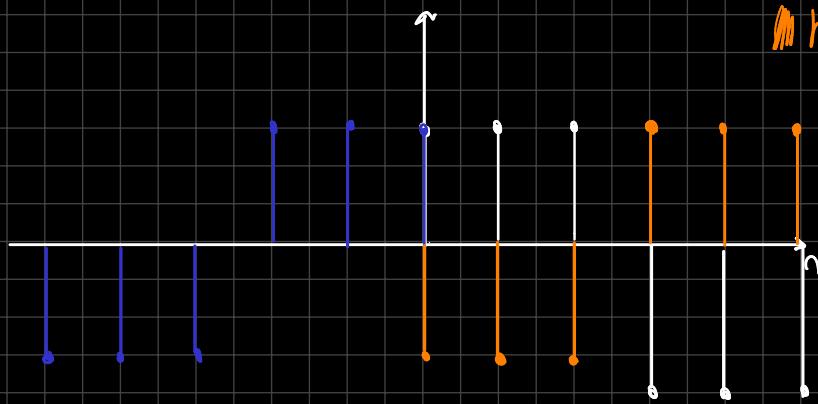
$$T(x) = h(n) * x(n) \Big|_{n=5}$$



Filtros Adaptativos

$$S_0 = -S_1 \quad S_0(5-n)$$

$$h_0(n) = -h_1(n)$$

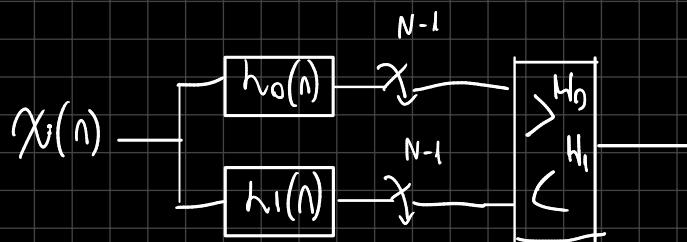


$$\bar{X}_0 = \begin{bmatrix} S_0(0) \\ S_0(1) \\ S_0(2) \\ S_0(3) \\ S_0(4) \\ S_0(5) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \\ -1 \\ -1 \\ -1 \end{bmatrix}$$

$$h_0 = \begin{bmatrix} -1 \\ -1 \\ -1 \\ 1 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix}$$

$$H_0 \cdot \vec{X} = \vec{\delta}_0 + \vec{w}$$

$$H_1 \cdot \vec{X} = \vec{\delta}_1 + \vec{w}$$



Como lo que sale del filtro es la proyección, el que sea más grande va a ser más similar a la señal deseada

*Me quedo  
con el más grande*

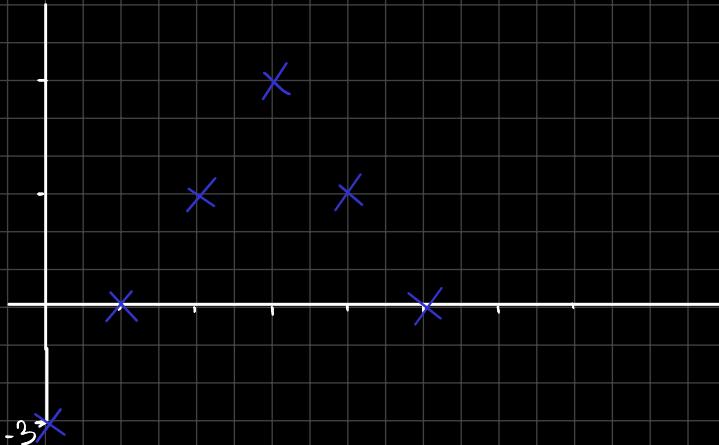
2)

$$X(n) \quad R_x(k) = \mathbb{E}[X(n)X(n+k)]$$

$$\approx \frac{1}{N} \sum_{n=0}^{N-1} X(n)X(n+k)$$

AUTOCORRELACIÓN

DETERMINISTICA

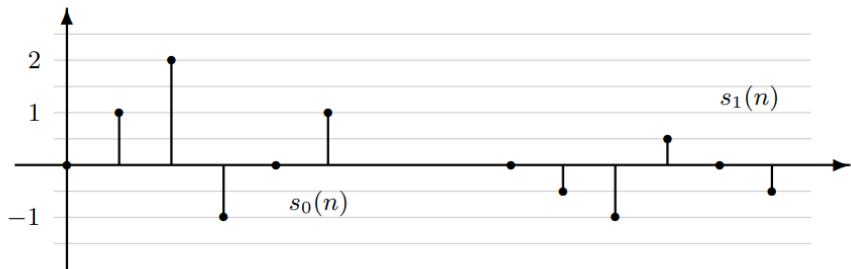


Si  $H_0 > C_w$

$$\begin{aligned} T(\vec{x}) &= \vec{x}^T C_w \vec{\delta} \\ &= \underbrace{\vec{x}^T}_{N-1} \underbrace{P^{-1}}_{\Delta^{-1}} \underbrace{P^T}_{\tilde{\Delta}} \vec{\delta} \\ &= \sum_{i=0}^{N-1} \frac{x_i \delta_i}{\lambda_i} \end{aligned}$$

## Ejercicio 2

Repetir el ejercicio anterior para  $s_0$  y  $s_1$  como en la figura siguiente

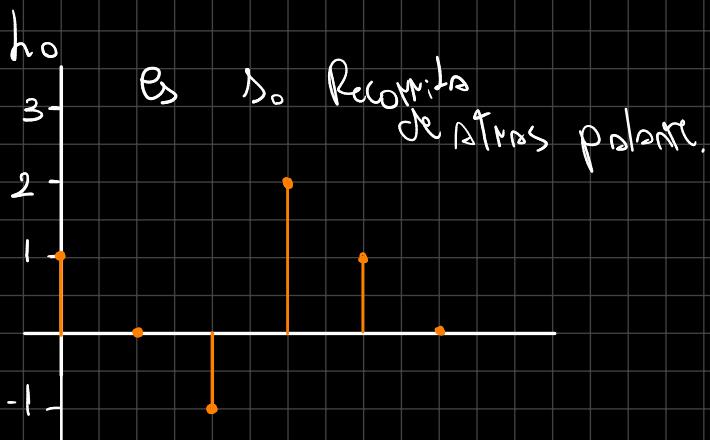


$$H_0: \vec{X} = \vec{W} + \vec{\delta}_0$$

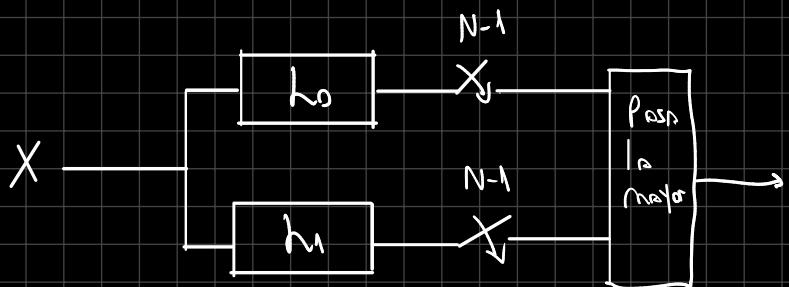
$$H_1: X = \Sigma + \overline{S}_1$$

# Los Filtros Tienen la Forma

$$h_n(r) = \lambda_n(N-1-n)$$



Más de lo mismo,  
de nuevo una es  $-\frac{1}{2}$  muy  
lo otro



## A Moro | A Autocomplacencia determinista

$$R_1(k) = E[\Delta(n)\Delta(n+k)]$$

$$\bar{v} \approx \frac{1}{N} \sum \lambda(n) \lambda(n+k)$$

es MÁS! La  $\Sigma$  para  
cada BÁSIS, María FALTA?  
Es UNA PREG

### Ejercicio 3

El objetivo de este problema es analizar cómo actúa un filtro adaptado en un ruido de tipo AR1. La señal determinística a detectar es:

$$x(n) = 1, \quad 1 \leq n \leq N.$$

- Genere una secuencia de ruido AR1  $V(n)$  de parámetro  $a$ , potencia  $\sigma_V^2$  y duración  $M \gg N$ . La señal superpuesta al ruido se aplica a la entrada de un filtro adaptado cuya función es maximizar la relación: potencia de pico de señal a la salida/potencia de ruido a la salida. Diseñe el filtro adaptado para distintos valores del parámetro  $a$  y de la potencia de ruido  $\sigma_V^2$ .
- Para las distintas combinaciones de los parámetros  $a$  y  $\sigma_V^2$  represente la señal, el ruido y la señal superpuesta al ruido en la entrada. En otro gráfico represente la salida del filtro. Interprete los resultados.

$$V(n) = aV(n-1) + W(n)$$

$$V(0) = W(0) \quad V(1) = aW(0) + W(1)$$

$$V(2) = a^2 W(0) + a W(1) + W(2)$$

$$V_{\text{ar}}[V(n)] = V_{\text{ar}}[W(n) + aV(n-1)]$$

$$V(n) = \sum_{i=0}^n a^i W(n-i) = \sigma_W^2(n) + a^2 \sigma_V^2 = \sigma_V^2$$

$$\sigma_V^2 = \frac{\sigma_W^2}{1-a^2}$$

$$E[V(n)] = E\left[\sum_{i=0}^n a^i W(n-i)\right] = \sum_{i=0}^n a^i \underbrace{E[W(n-i)]}_0 = 0$$

$$R_V(k) = E[V(n)V(n+k)] = E\left[\sum_{i=0}^n a^i W(n-i) \sum_{j=0}^{n+k} a^j W(n+k-j)\right]$$

$$= \sum_{i=0}^n \sum_{j=0}^{n+k} a^i a^j \underbrace{E[W(n-i)W(n+k-j)]}_{R_W(k-j+i)} = \sum_{i=0}^n a^i a^{k+i} \sigma_W^2$$

$$R_W(k-j+i) \Rightarrow \neq 0 \text{ para } j=k+i$$

$$= \sum_{i=0}^n a^{2i} a^k \sigma_W^2 = a^k \sigma_W^2 \sum_{i=0}^n (a^2)^i$$

$$m = a^2 \quad \sum_{i=0}^n m^i$$

$$X = 1 + m + m^2 + m^3 + \dots \Rightarrow mx = m + m^2 + m^3 + \dots = X - 1$$

$$mx = X - 1 \Rightarrow 1 = X(1 - m)$$

$$X = \frac{1}{1-m}$$

$$X = \frac{1}{1-\alpha^2}$$

$$R_v(k) = \underbrace{\sigma_w^2}_{\uparrow} \underbrace{\frac{\alpha^k}{1-\alpha^2}}_{\text{Gracias Dani Q}} = \sigma_w^2 \alpha^k$$

Sea  $\mathbb{V} = \begin{bmatrix} V(0) \\ \vdots \\ V(M) \end{bmatrix}$

$$C_V = \mathbb{E}[\mathbb{V} \mathbb{V}^\top] = \sigma_v^2 \begin{bmatrix} R_v(0) & R_v(1) & \dots & R_v(M-1) \\ R_v(1) & R_v(0) & & \\ \vdots & & \ddots & \\ R_v(M-1) & & & R_v(0) \end{bmatrix}$$

$$\text{Como } \sigma_w^2 = 1$$

$$C_V = \sigma_v^2 \begin{bmatrix} 1 & \alpha & \alpha^2 & \dots & \alpha^{M-1} \\ \alpha & 1 & & & \\ \alpha^2 & & 1 & & \alpha^2 \\ \vdots & & & \ddots & \alpha \\ \alpha^{M-1} & \dots & \alpha^2 & \alpha^{-1} & 1 \end{bmatrix}$$

Ahora con esto solo queda diagonalizar  $C_V$  y buscar el

$\gamma'$

$$\text{Como } \mathbb{V} \sim N(0, C_V) \Rightarrow \begin{aligned} H_0: \mathbb{V} &\sim N(0, C_V) \\ H_1: \mathbb{V} &\sim N(S, C_V) \end{aligned}$$

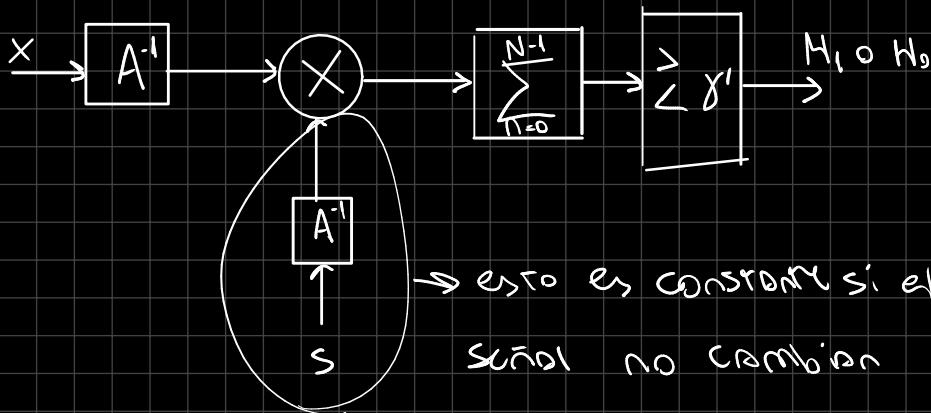
La Región de decisión Resulta

$$R_1 = \left\{ \mathbb{X} \in \mathbb{R}^N : \mathbb{T}(\mathbb{X}) = \mathbb{X}^\top C_V^{-1} S \geq \gamma' \right\}$$

$$\text{Con } \hat{\gamma}' = L_n(\gamma) + \frac{1}{2} S^T C_V^{-1} S$$

Y Luego, escribiendo  $C_V = P \Lambda P^T$  con  $P$  orthonormal

$$Y A = P \sqrt{\Lambda}$$



#### Ejercicio 4

En el mismo sistema del ejercicio anterior, se decide utilizar la siguiente señal determinística. La misma se denomina código de Barker, también conocida como la palabra perfecta.

$$x(n) = \{ 1 \ 1 \ 1 \ -1 \ -1 \ -1 \ 1 \ -1 \ -1 \ 1 \ -1 \}$$

1. Repita el ejercicio anterior con esta nueva señal.
2. En qué se diferencia la salida del filtro utilizando el código de Barker y la señal utilizada en el ejercicio anterior. ¿Tiene alguna ventaja?

Serrá para programar después

### Ejercicio 5

A partir del instante  $n_0$  se recibe la señal:

$$X(n) = A s(n) + W(n), \quad n = n_0, n_0 + 1, \dots$$

donde  $s(n)$  es una señal determinística de largo  $L$ ,  $A$  es una variable aleatoria Gaussiana de media  $\mu_A$  y varianza  $\sigma_A^2$ , y  $W(n)$  es ruido blanco de media nula y varianza unitaria. La señal  $X(n)$  es filtrada a través del filtro adaptado a la señal  $s(n)$ . Sea  $Y_L$  el valor de la salida del filtro adaptado en el instante  $n = n_0 + L - 1$ .

1. Calcule el valor de  $Y_L$ .
2. Calcule la media y la varianza de  $Y_L$ .
3. ¿Es posible utilizar  $Y_L$  para estimar la variable aleatoria  $A$ ? En caso afirmativo, explique el procedimiento.
4. Elija valores numéricos apropiados para  $n_0$ ,  $s(n)$ ,  $L$ ,  $\mu_A$ ,  $\sigma_A^2$  y constate numéricamente sus resultados.

El Filtro es el mismo para

$$H_0: X = W(n)$$

$$H_1: X = S(n) + W(n)$$

$$H_0: X = W(n)$$

$$H_1: X = A S(n) + W(n)$$

De Todas formas, El filtro adaptado es

$$X(n) \rightarrow \boxed{h(n)} \quad \sum_{n=0}^{N-1}$$

$$\text{Con } h(n) = S(L-1-n)$$

entonces lo que me interesa es

$$h(n_0 + L - 1) * X(n_0 + L - 1)$$

o lo que es lo mismo,  $S(L-1-n_0-L+1) * X(n_0 + L - 1)$

$$S(-n_0) * X(n_0 + L - 1) = \sum_{l=n_0}^{n_0+L-1} \text{No se hacer una convolución}$$