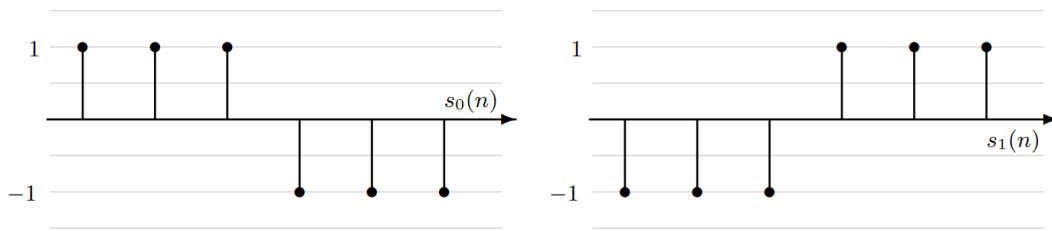


Ejercicio 1

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.



1. Calcule los filtros que permiten detectar cuándo $s_0(n)$ o $s_1(n)$ han sido transmitidas.
2. 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 GrapMs

$$f(x, H_0) = \mathcal{N}(0, \sigma^2 \mathbf{I}_6)$$

$$f(x, H_1) = \mathcal{N}(\mu_i, \sigma^2 \mathbf{I}_6)$$

$$\mu_0 = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \\ -1 \\ -1 \\ -1 \end{bmatrix} \quad \mu_1 = \begin{bmatrix} -1 \\ -1 \\ -1 \\ 1 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix}$$

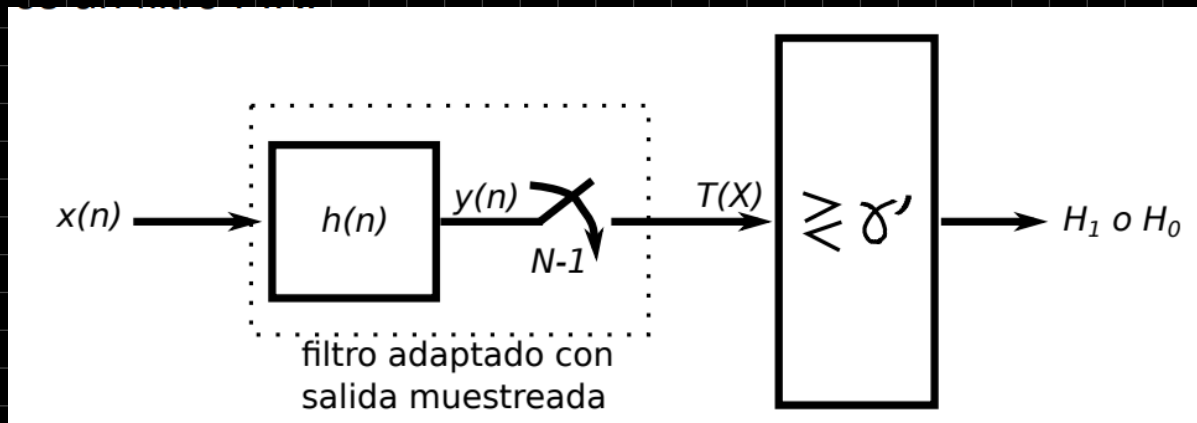
$$L(x) = \frac{\exp\left(-\frac{1}{2}(x - \mu_i)^T \sigma^2 \mathbf{I}_6 (x - \mu_i)\right)}{\exp\left(-\frac{1}{2} x^T \sigma^2 \mathbf{I}_6 x\right)}$$

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

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

$$h(n) = \delta(5-n)$$

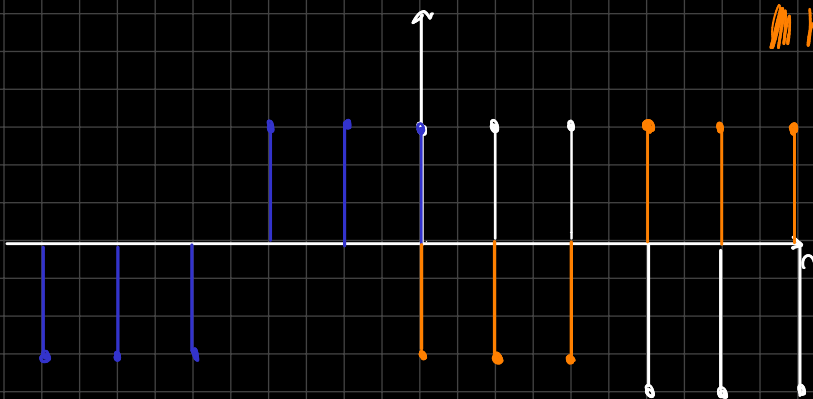
$$T(x) = h(n) * x(n) \big|_{n=5}$$



Filtro Adaptado

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

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

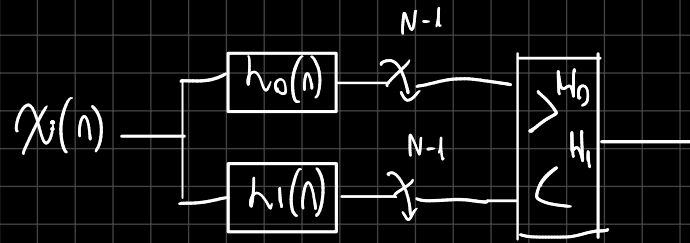


$$\bar{\lambda}_0 = \begin{bmatrix} \lambda_0(0) \\ \lambda_0(1) \\ \lambda_0(2) \\ \lambda_0(3) \\ \lambda_0(4) \\ \lambda_0(5) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \\ -1 \\ -1 \\ -1 \end{bmatrix}$$

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

$$M_0: \vec{X} = \vec{\lambda}_0 + \vec{W}$$

$$M_1: \vec{X} = \vec{\lambda}_1 + \vec{W}$$



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

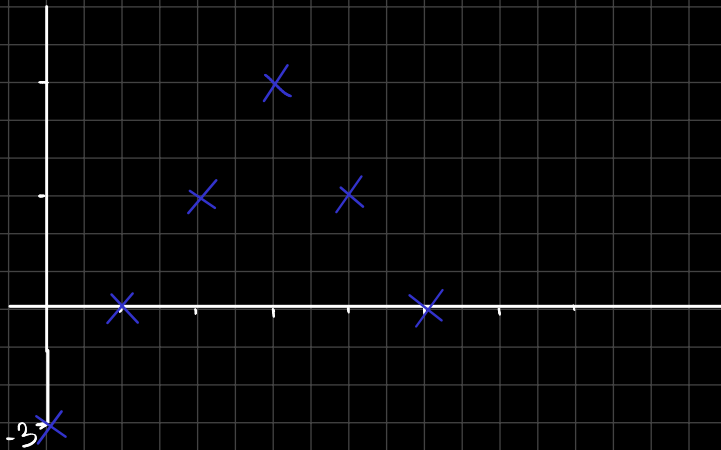
Me ayudo con el más grande

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
determinística

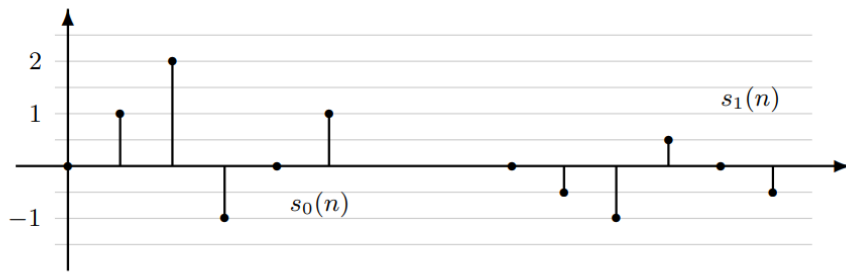


Si: $M \times N$ C_W

$$\begin{aligned} T(\vec{X}) &= \vec{X}^T C_W \vec{\lambda} \\ &= \underbrace{\vec{X}^T P}_{\vec{\lambda}'} \Delta^{-1} \underbrace{P^T \vec{\lambda}}_{\vec{\lambda}'} \\ &= \sum_{n=0}^{N-1} \frac{\lambda_n' \delta_n'}{\lambda_n'} \end{aligned}$$

Ejercicio 2

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

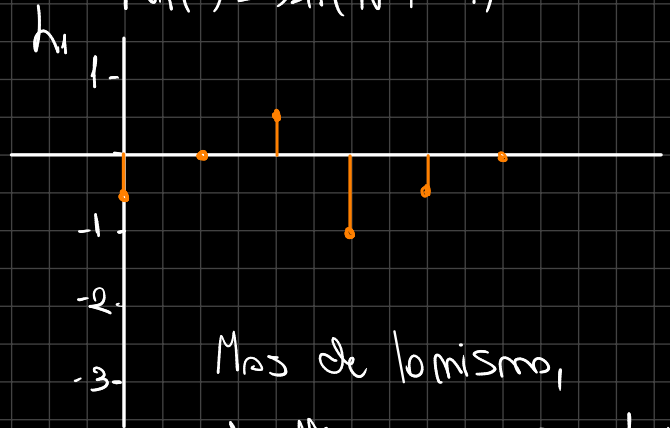
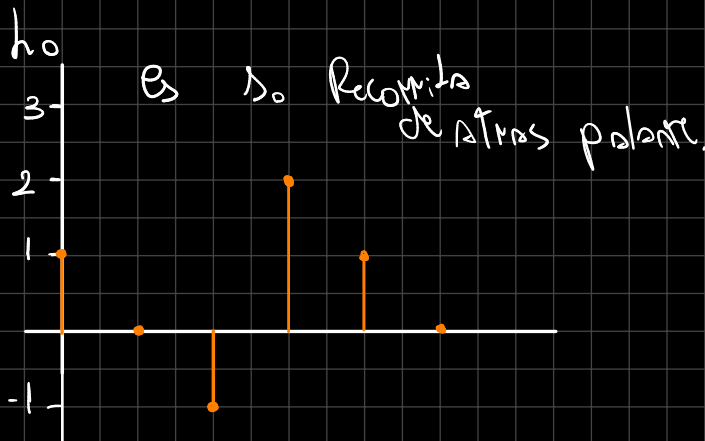


$$H_0: \vec{X} = \vec{W} + \vec{s}_0$$

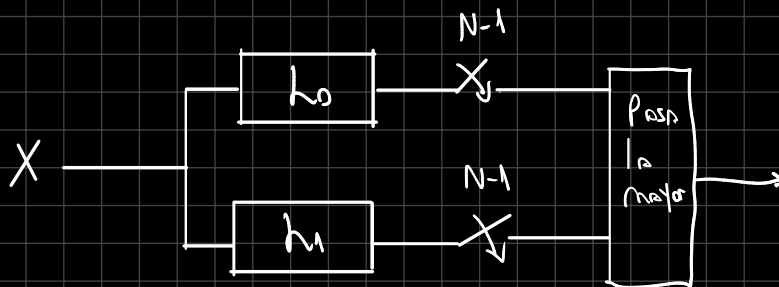
$$H_1: \vec{X} = \vec{W} + \vec{s}_1$$

Los filtros tienen la forma

$$h_0(n) = \lambda_n(N-1-n)$$



Más de lo mismo,
de nuevo una es $-\frac{1}{2}$ veces
la otra



Además la Autocorrelación determinística

$$R_s(k) = E[\lambda(n)\lambda(n+k)]$$

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

es hacer la \sum para
cada señal, María falta?
Es una Pasa

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:

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

1. Genere una secuencia de ruido AR1 $V(n)$ de parámetro a , potencia σ_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 σ_V^2 .
2. Para las distintas combinaciones de los parámetros a y σ_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.

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

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

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

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

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

$$= \sigma_W^2(n) + a^2 \sigma_V^2 = \sigma_V^2$$

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

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

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

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

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

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

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

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

$$mX = X - 1 \Rightarrow$$

$$1 = X(1 - m)$$

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

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

$$R_v(k) = \overset{\sigma_v^2}{\underbrace{\sigma_w^2 a^k}_{1 - a^2}} = \sigma_v^2 a^k$$

GRACIAS DANI ♡

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

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

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

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

Ahora con esto solo queda diagonalizar C_v y buscar el

γ'

$$\text{Como } \mathbf{V} \sim \mathcal{N}(\mathbf{0}, C_v)$$

\Rightarrow

$$H_0: \mathbf{X} \sim \mathcal{N}(\mathbf{0}, C_w)$$

$$H_1: \mathbf{X} \sim \mathcal{N}(s, C_w)$$

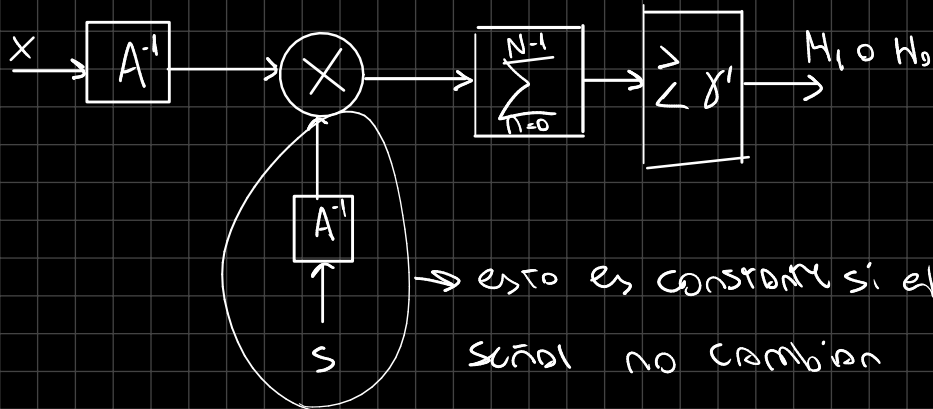
La Región de decisión resulta

$$R_1 = \{ \mathbf{x} \in \mathbb{R}^N : T(\mathbf{x}) = \mathbf{x}^T C_v^{-1} s \geq \gamma' \}$$

Con $\gamma' = \ln(\gamma) + \frac{1}{2} S^T C_v^{-1} S$

Y Luego, escribiendo $C_v = P \Delta P^T$ con P ortogonal

y $A = P \sqrt{\Delta}$



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?

Será 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 μ_A y varianza σ_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 , μ_A , σ_A^2 y constate numéricamente sus resultados.

El Filtro está hecho para

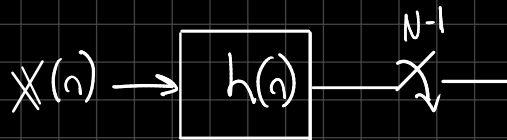
$$H_0: X = W(n)$$

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

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

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

De Todas formas, El filtro adaptado es



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

entonces lo que me interesa es

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

$$\text{o lo que es lo mismo, } s(L-1-n_0-L+1) * X(n_0 + L - 1)$$

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