22.46 Procesamiento Adaptativo de Señales Aleatorias Laboratorio de arreglos adaptativos

Hoy diseñaremos un beamformer adaptativo.

1. En Python, modelar la respuesta de un arreglo de M sensores espaciados por la distancia d a una señal de banda base compleja x(n) modulada a una frecuencia de longitud de onda λ_c y proveniente desde la dirección φ_s . Asumir que x(n) se presenta en el primer sensor del arreglo sin retardo. La función debe cumplir con el prototipo:

```
def model signal(M, d, x, lambda c, phi s)
```

2. En Python, modelar el ruido térmico de energía σ^2 de un arreglo de M sensores para N instantes temporales. La función debe cumplir con el prototipo:

```
def model noise(M, N, sigma 2)
```

- 3. Aprovechando las funciones del punto 1 y 2, estimar el espectro de potencia espacial de una señal de banda base compleja compuesta por una señal $x_1(n)$ de ruido blanco gaussiano de media cero proveniente desde $\varphi_{s1} = -45^{\circ}$ y energía $\sigma^2_{x1} = 1$, y una señal $x_2(n)$ de ruido blanco gaussiano de media cero proveniente desde $\varphi_{s2} = -65^{\circ}$ y energía $\sigma^2_{x2} = 0.1$. La señal es electromagnética, se transmite por aire y es modulada a $F_c = 3$ GHz; el ruido de los sensores es $\sigma^2_n = 0.005$. Para un taper con ventana rectangular y un taper con ventana de Hamming:
 - a. Determinar la cantidad de sensores M y el espaciamiento d óptimo.
 - b. Determinar la cantidad de instantes temporales *N* óptima.
 - c. Determinar la cantidad de puntos óptima para el barrido de φ.
 - d. Representar el espectro de potencia espacial en función de φ.

Justificar todas las decisiones. ¿Cómo se comparan las estimaciones de ambos tapers? Sacar conclusiones.

4. Para las señales del ejercicio anterior, con M = 16 y $d = \lambda / 2$, y asumiendo que $x_1(n)$ es una señal de interés y $x_2(n)$ una interferencia, determinar el beamformer SMI óptimo y estimar su *loss SINR* en función del ángulo φ .