## Probabilidad de error y Capacidad de un canal discreto

Se supone un canal discreto cuya entrada dependerá de los datos proporcionados por el usuario. Se le pide ingresar la amplitud de la señal que será modulada así los niveles de cuantificación  $\mathbf{N}$  ( $\#\Omega$ ) para poder calcular el alfabeto  $\Omega$ .

En este código se generan 50,000 muestras de la señal cuyos resultados serán simulados promediados sobre 1000 intentos.

```
clc
clear
close all

samples= 50000;
N = input('Ingrese cardinalidad del alfabeto: ');
amplitude = input('Ingrese amplitud de la senial: ');
alphabet = zeros(1,N);
slot = amplitude/(N-1);
umbral=slot/2;
for i=2:N
alphabet(i) = alphabet(i-1) + slot;
end

fprintf(['\nIntervalo q = ' num2str(slot) ' V \n\n'])
fprintf(['El alfabeto es: {' num2str(alphabet) '} \n'])
x = randsrc(1, samples ,alphabet);
```

## Fuente equiprobable

Apartir de una función de probabilidad equiprobable, se genera la secuencia x de entrada del canal y se calcula la entropía H(X) y la potencia de la señal  $\sigma_x$ .

```
1 % ------ FDP DE X ------
2 fdp_x=ones(1,N)./N;
3 x= randsrc(1,samples ,[alphabet;fdp_x]);
4
5
6 % ENTROPIA DE ENTRADA
7 H_input = -sum(fdp_x.*log2(fdp_x));
```

Las siguientes líneas son ajustables directamente en el código, ya que determinan la calidad de la simulación en función del rango de SNR que se desea visualizar en las gráficas, así como el número de intentos en la simulación de Montecarlo.

Antes de comenzar con la parte fuerte del código, se deben inicializar correctamente algunas variables:

- index : Índice para almacenar valores en las celdas que contienen matrices o arreglos en función de la SNR.
- error probability: vector fila de probabilidades de error.
- lacktriangle H\_output : vector columna de entropías de salida  $\mathbf{H}(\mathbf{Y})$
- I\_M= : vector fila para la Información mutua o Capacidad del Canal.
- P\_matrixes\_array : celda que contiene las matrices P del canal.
- lacktriangle P\_outs\_array : celda que contiene vectores columna de las probabilidades de salida  $\mathbf{P}(\mathbf{Y})$
- P\_outsC\_array : celda que contiene matrices de tamaño  $N \times N$  para las probabilidades condicionales o A posteriori P(X|Y)

```
index=1;
    error_probability =zeros(1,SNR_vector_length);
    H_output=zeros(SNR_vector_length,1);
    I_M=zeros(1,SNR_vector_length);
    P_matrixes_array = cell(1, SNR_vector_length);
    P_outs_array = cell(1,SNR_vector_length);
    P_outsC_array = cell(1,SNR_vector_length);
11
12
    for i = 1:SNR_vector_length
      P_matrixes_array{i} = zeros(N); % Almacenar la matriz en la celda del arreglo
13
     P_outs_array{i} = zeros(N,1);
14
15
16
```

Para cada iteración del rango de SNR se inicializa

```
for SNR = SNR_range

P_matrix=zeros(N);
P_out = zeros(N,1);
P_out_conditional=zeros(N);
P_apriori = zeros(N,1);
```

- P\_matrix : matriz P del canal.
- ${\color{red} \bullet}$   ${\color{blue} P\_out}$  : vector columna de probabilidades de salida  ${\bf P}({\bf Y})$
- P\_out\_conditional : Matriz de probabilidades a posteriori
- P\_apriori Probabilidades a priori

El siguiente ciclo for realiza las 1000 simulaciones para promediar el número de errores de acuerdo análisis de la salida y=x+n. Se decodifica a partir del establecimiento de un umbral en las primeras líneas, por convención, es la mitad del intervalo q de cuantificación.

```
1 for SNR = SNR_range
   P_matrix=zeros(N);
    P_out = zeros(N,1);
    P_out_conditional=zeros(N);
    P_apriori = zeros(N,1);
    for k=1:montecarlos_attempts
     power_n = power_x*10^(-SNR/10);
8
      noise = randn(1, samples).*sqrt(power_n);
9
     y=x+noise;
10
11
      % ----- UMBRAL -----
12
13
      y_decode = zeros(1, samples);
      for i=1:samples
14
15
       if y(i) <= umbral</pre>
          y_decode(i) = alphabet(1);
       elseif y(i)>= alphabet(N-1)+umbral
17
          y_decode(i) = alphabet(N);
18
       elseif y(i) < alphabet(1)</pre>
19
         y_decode(i) = alphabet(1);
20
        elseif y(i) > alphabet(N)
21
          y_decode(i) = alphabet(N);
22
23
         for j=2:N-1
24
            if alphabet(j) - umbral <= y(i) && y(i) < alphabet(j)+umbral</pre>
25
26
            y_decode(i) = alphabet(j);
27
        end
28
29
      end
31
    %----- CONTEO DE ERRORES -----
32
    errors(k) = sum(~(y_decode==x));
34
35
36 end
```

Después de decodificar la salida, se puede construir la matriz del canal mediante el uso de tres ciclos for anidados. En primer lugar, se llenarán las filas y luego las columnas de la matriz. Para hacerlo, se pueden extraer las posiciones en y\_decode donde se encuentran los símbolos del alfabeto deseado y guardarlos en un vector fila para posteriormente compararlos y contabilizar cuántos de ellos había en la entrada. En la línea 13 se dividen las filas entre el número de ocurrencias de cada símbolo para calcular sus probabilidades.

```
for i=1:N
    matrix_row = find(x== alphabet(i));
    num_symbols_out = length(matrix_row);
    for j=1:num_symbols_out
        for k=1:N
            if(y_decode(matrix_row(j)) == alphabet(k))
            P_matrix(i,k) = P_matrix(i,k) + 1;
            end
        end
        end
        P_matrix(i,:)=P_matrix(i,:)./num_symbols_out;
end
end
```

```
15
16 P_matrixes_array{index}= P_matrix;
```

De acuerdo con el sistema de ecuaciones para obtener el conjunto de probabilidades de salida:

```
P(x = \Omega_{1})P(y = \Omega_{1}|x = \Omega_{1}) + P(x = \Omega_{2})P(y = \Omega_{1}|x = \Omega_{2}) + \dots + P(x = \Omega_{N})P(y = \Omega_{1}|x = \Omega_{N}) = P(y = \Omega_{1})
P(x = \Omega_{1})P(y = \Omega_{2}|x = \Omega_{1}) + P(x = \Omega_{2})P(y = \Omega_{2}|x = \Omega_{2}) + \dots + P(x = \Omega_{N})P(y = \Omega_{2}|x = \Omega_{N}) = P(y = \Omega_{2})
\vdots
P(x = \Omega_{1})P(y = \Omega_{N}|x = \Omega_{1}) + P(x = \Omega_{2})P(y = \Omega_{N}|x = \Omega_{2}) + \dots + P(x = \Omega_{N})P(y = \Omega_{N}|x = \Omega_{N}) = P(y = \Omega_{N})
```

Se implementa en Matlab como:

```
%PROBABILIDADES DE SALIDA
for i=1:N
P_out(i) = sum(fdp_x(i)'.* P_matrix(:,i)');
end
```

Mediante el teorema de Bayes se calcula la probabilidad hacia atrás y se guarda en el vector P\_outsC\_array.

```
%PROPABILIDADES CONDICIONALES

for i=1:N
   for j=1:N
   P_out_conditional(i,j) = (P_matrix(i,j)'.*fdp_x(j))./ P_out(j);
   end
   end
end

P_outs_array{index} = P_out';
   P_outsC_array{index} = sum(P_out_conditional');
```

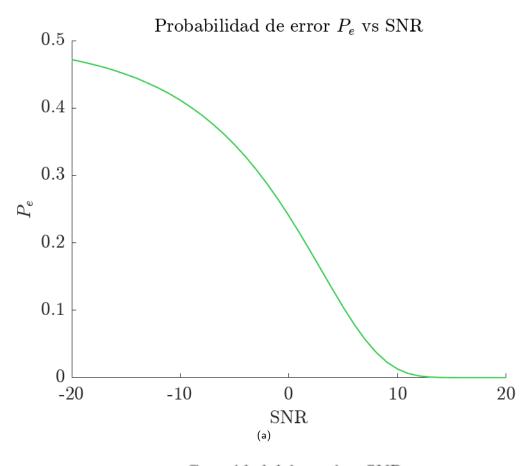
Finalmente se calcula la entrpía hacia atrás y se hace la resta de H(A)-H(A|B) para obtener la capacidad del canal:

```
%ENTROPIA CONDICIONAL
    H_AB =-sum(P_outsC_array{index}.*log2(P_outsC_array{index}));
    % %-----Para el segundo metodo P(X|Y) -----
    % for i=1:N
         matrix_row = find(y_decode== alphabet(i));
         num_symbols_out = length(matrix_row);
    %
         for j=1:num_symbols_out
10
              for k=1:N
11
                  if(x(matrix_row(j)) == alphabet(k))
                      P_matrix(i,k) = P_matrix(i,k) +1;
13
    %
                  end
              end
15
          end
          P_matrix(i,:)=P_matrix(i,:)./num_symbols_out;
17
18
19
   % P_matrixes_array2{index}= P_matrix;
    % %-
20
```

```
22
23   I_M(index) = H_input - H_AB;
24
25   index=index+1;
26   end
```

El resto del código son instrucciones para graficar la  $P_e$  y la Capacidad del canal vs SNR y darles formato.

```
T=table(SNR_range',error_probability');
    T. Properties. Variable Names = ["SNR", "Probabilidad de error"]
    hfig = figure;
    figure(1)
    plot(SNR_range,error_probability,'LineWidth',1,'Color', [0.2, 0.8, 0.3]);
    xlabel('SNR')
    ylabel('$P_e$')
    title('Probabilidad de error $P_e$ vs SNR')
   figure_style(hfig)
11
    hfig = figure;
    figure(2)
13
    stem(x,'filled', 'LineWidth', 3)
14
15
    hold on
    stem(y,'filled','LineWidth',2)
axis([samples/2 (samples/2)+50 -0.5 amplitude+1])
16
17
    ylabel('$\Omega(S_i)$')
18
   xlabel('$S_i$')
   title('Entrada X vs salida Y')
20
    figure_style(hfig)
21
   hfig = figure;
23
    figure(3)
   plot(SNR_range, I_M, 'LineWidth', 1, 'Color', [0.7, 0.8, 0.5]);
25
    xlabel('SNR')
26
    ylabel('$I(A, B)$')
27
    title('Capacidad del canal vs SNR')
28
    figure_style(hfig)
30
31
32
    %----- CODIGO PARA FIGURAS ------
33
    function figure_style(hfig)
35
    picturewidth = 20; % set this parameter and keep it forever
    hw_ratio = 0.65; % feel free to play with this ratio
37
    set(findall(hfig,'-property','FontSize'),'FontSize',14) % adjust fontsize to your
38
      document
39
    set(findall(hfig,'-property','Box'),'Box','off') % optional
    set(findall(hfig,'-property','Interpreter'),'Interpreter','latex')
set(findall(hfig,'-property','TickLabelInterpreter'),'TickLabelInterpreter','latex
      ,)
43
    end
```



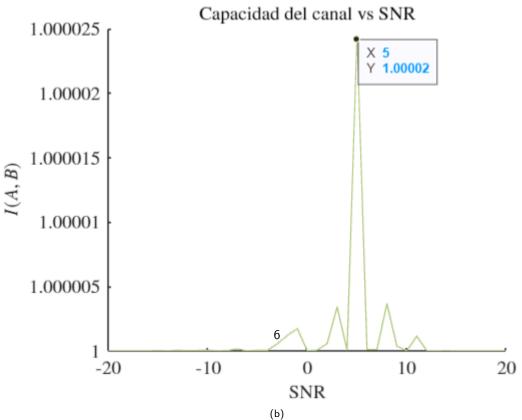


Figura 1: Señal de A=5V modulada a 2 Niveles

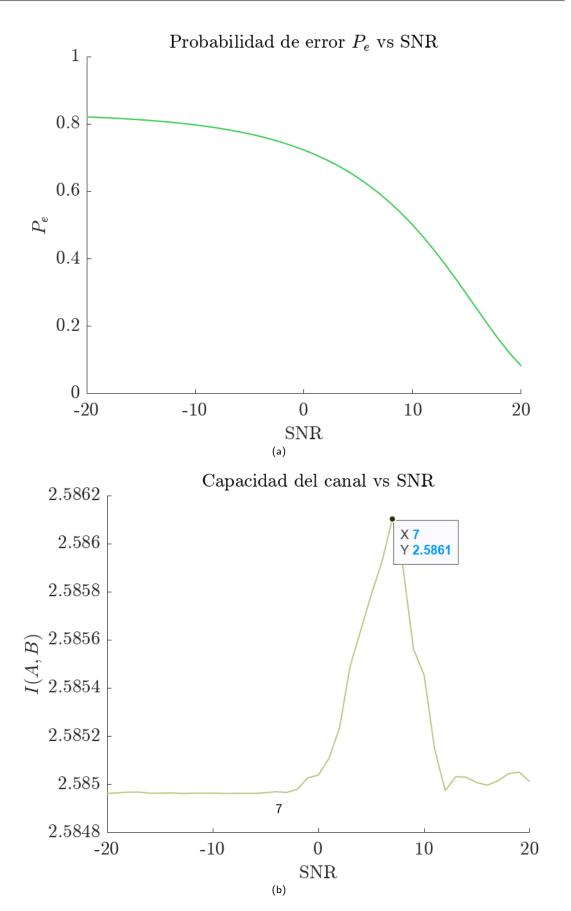
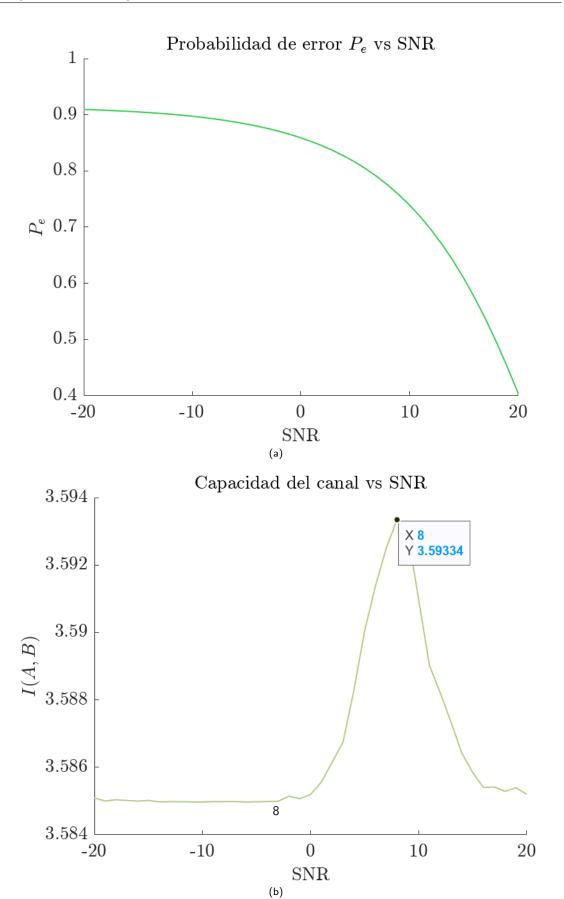


Figura 2: Señal de A=5V modulada a 6 Niveles



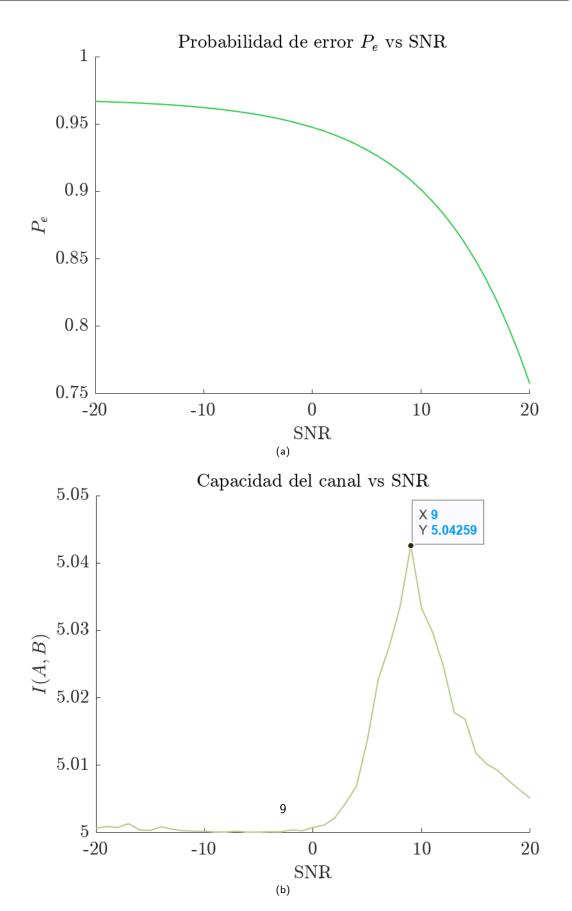


Figura 3: Señal de A=9V modulada a 32 Niveles

## Resultados

## **Conclusiones**

De las gráficas presentadas puedo conluir lo siguiente: es evidente que a cuanto mayor sea la relación SNR habrá menor probabilidad de que el canal cometa errores, sin embargo, se puede observar que hay un punto en donde la cacpacidad del canal es la máxima y esta no necesariamente aumenta con relación a la SNR; de hecho , empieza a decrecer. Al aumentar los niveles de cuantificación o en este caso la cardinalidad del alfabeto, mayor será la información pero también aumenta el tiempo de procesamiento para la computadora ya que hace análisis de 5000 muestras en iteraciones de  $1000\times41$  . Parece que se estudiará próximamente cuál (y por qué) hay un valor de SNR ideal para el canal, en esta simulación parece estar entre los 5 y 10 dB para los valores de amplitud dados.