

# Sistemas de Comunicación Digital

INF2010

Clase 13:  
Errores de Bit y Relación Señal a Ruido (II)

# Caso Gaussiano

- El caso de ruido Gaussiano
- Recordando estadística, supongamos ruido de canal como un proceso estacionario Gaussiano,
- Y que los circuitos de procesamiento son lineales.
- Entonces,  $r_0 = n_0$  cuando solamente ruido es aplicado al sistema.
- Esto no es válido para detector de envolvente con diodo, uso de limitadores, o control automático de ganancia.

# Caso Gaussiano

- Si el sistema tiene señal digital binaria y ruido, entonces la ecuación se expresa como:

$$r_0 = s_0 + n_0$$

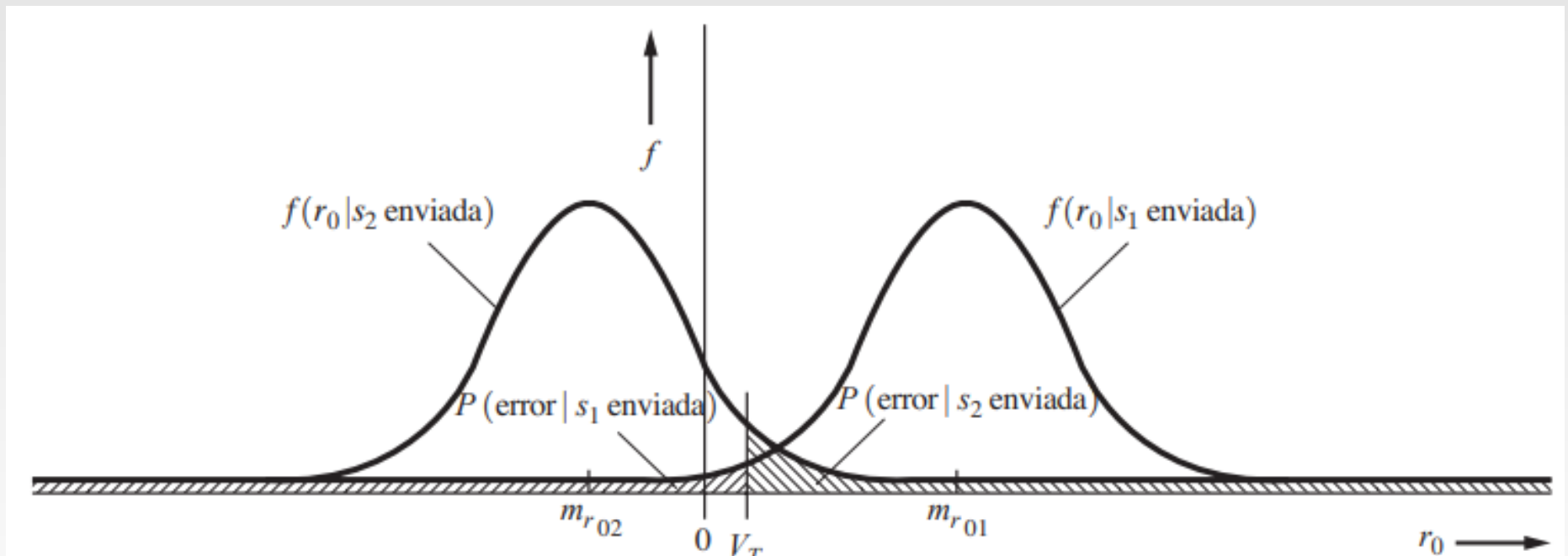
- En este caso,

$$s_0 = \begin{cases} S_{01}, & \text{para el envío de 1 binario} \\ S_{02}, & \text{para el envío de 0 binario} \end{cases}$$

- Donde  $s_{01}$  y  $s_{02}$  son constantes conocidas para un receptor, dadas señales de entrada  $s_1(t)$  y  $s_2(t)$ .

# Caso Gaussiano

- Dado que habíamos inyectado ruido gaussiano de media 0,
- Entonces  $r_0$  va a tener como salida otra variable aleatoria con media  $s_{01}$  o  $s_{02}$ , para 1 o 0, respectivamente.



# Caso Gaussiano

- Entonces vamos a obtener 2 PDFs (Probability Density Functions):

$$f(r_0 | s_1) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma_0} e^{-(r_0 - s_{01})^2 / (2\sigma_0^2)}$$

$$f(r_0 | s_2) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma_0} e^{-(r_0 - s_{02})^2 / (2\sigma_0^2)}$$

- Siendo

$$\sigma_0^2 = \overline{n_0^2} = \overline{n_0^2(t_0)} = \overline{n_0^2(t)}$$

- La potencia promedio de ruido de salida del receptor.

# Caso Gaussiano

- Entonces, la probabilidad de error da:

$$P_e = \frac{1}{2} \int_{-\infty}^{V_T} \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma_0} e^{-(r_0 - s_{01})^2 / (2\sigma_0^2)} dr_0 + \frac{1}{2} \int_{V_T}^{\infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma_0} e^{-(r_0 - s_{02})^2 / (2\sigma_0^2)} dr_0$$

$$\lambda = -(r_0 - s_{02}) / \sigma_0$$

$$\lambda = -(r_0 - s_{01}) / \sigma_0$$

- Y usando la función Q:

$$Q(z) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_z^{\infty} e^{-\lambda^2/2} d\lambda$$

# Caso Gaussiano

- Resulta:

$$P_e = \frac{1}{2} Q\left(\frac{-V_T + s_{01}}{\sigma_0}\right) + \frac{1}{2} Q\left(\frac{V_T - s_{02}}{\sigma_0}\right)$$

- Buscamos ahora el  $V_T$  que minimiza esta función:

$$\frac{dP_e}{dV_T} = \frac{1}{2} \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma_0} e^{-(V_T - s_{01})^2 / (2\sigma_0^2)} - \frac{1}{2} \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma_0} e^{-(V_T - s_{02})^2 / (2\sigma_0^2)}$$

- Que se simplifica a:

$$e^{-(V_T - s_{01})^2 / 2\sigma_0^2} = e^{-(V_T - s_{02})^2 / 2\sigma_0^2}$$

# Caso Gaussiano

- Que implica la función:

$$(V_T - s_{01})^2 = (V_T - s_{02})^2$$

- Lo que finalmente da:

$$V_T = \frac{s_{01} + s_{02}}{2}$$

- Si reemplazamos esto en la Probabilidad de error, nos da:

$$P_e = Q\left(\frac{s_{01} - s_{02}}{2\sigma_0}\right) = Q\left(\sqrt{\frac{(s_{01} - s_{02})^2}{4\sigma_0^2}}\right)$$

Donde se asume que:

$$s_{01} > V_T > s_{02}$$

Hasta ahora se ha optimizado sólo el nivel de umbral y no los filtros en los circuitos de procesamiento



# Filtro Adaptado

- Queremos ahora crear un filtro digital a la entrada que nos permita minimizar el BER.
- Dada la definición de la función Q, nos hace falta minimizar el argumento para maximizar el valor de Q.
- Entonces debemos encontrar un filtro que maximice:

$$\frac{[s_{01}(t_0) - s_{02}(t_0)]^2}{\sigma_0^2} = \frac{[s_d(t_0)]^2}{\sigma_0^2}$$

- Siendo  $s_d$  la diferencia entre las muestras  $s_{02}$  y  $s_{01}$ .
- La diferencia de potencia en  $t_0$  da  $s_d^2(t_0)$ . El filtro que maximiza esta potencia comparada con la potencia de ruido  $\sigma_0^2 = n_0^2(t)$  es el **filtro adaptado**.

# Filtro Adaptado

- Para el caso de ruido blanco en el receptor, el filtro adaptado requiere ser adaptado a la señal de diferencia  $s_d(t)=s_1(t)-s_2(t)$ , entonces la respuesta al impulso es:

$$h(t) = C [s_1(t_0 - t) - s_2(t_0 - t)]$$

- Lo que nos da una SNR peak de:

$$\frac{[s_d(t_0)]^2}{\sigma^2} = \frac{2 E_d}{N_0}$$

- Donde  $N_0/2$  es la potencia media de ruido a la entrada, y  $E_d$  es la diferencia de señal a la entrada del receptor.

# Filtro Adaptado

- $E_d$  se expresa como:

$$E_d = \int_0^T [s_1(t) - s_2(t)]^2 dt$$

- Entonces, para una señal con ruido Gaussiano ahora, y recepción con filtro adaptado, usando el  $V_T$  óptimo, el BER es:

$$P_e = Q\left(\sqrt{\frac{E_d}{2N_0}}\right)$$

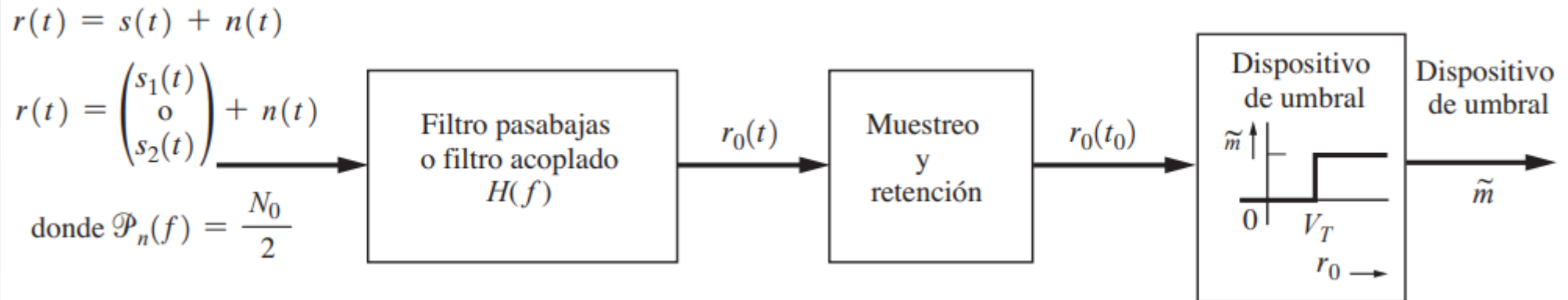
# Señalización Unipolar

- La señalización unipolar se define como:

$$s_1(t) = +A, \quad 0 < t \leq T \quad (1 \text{ binario})$$

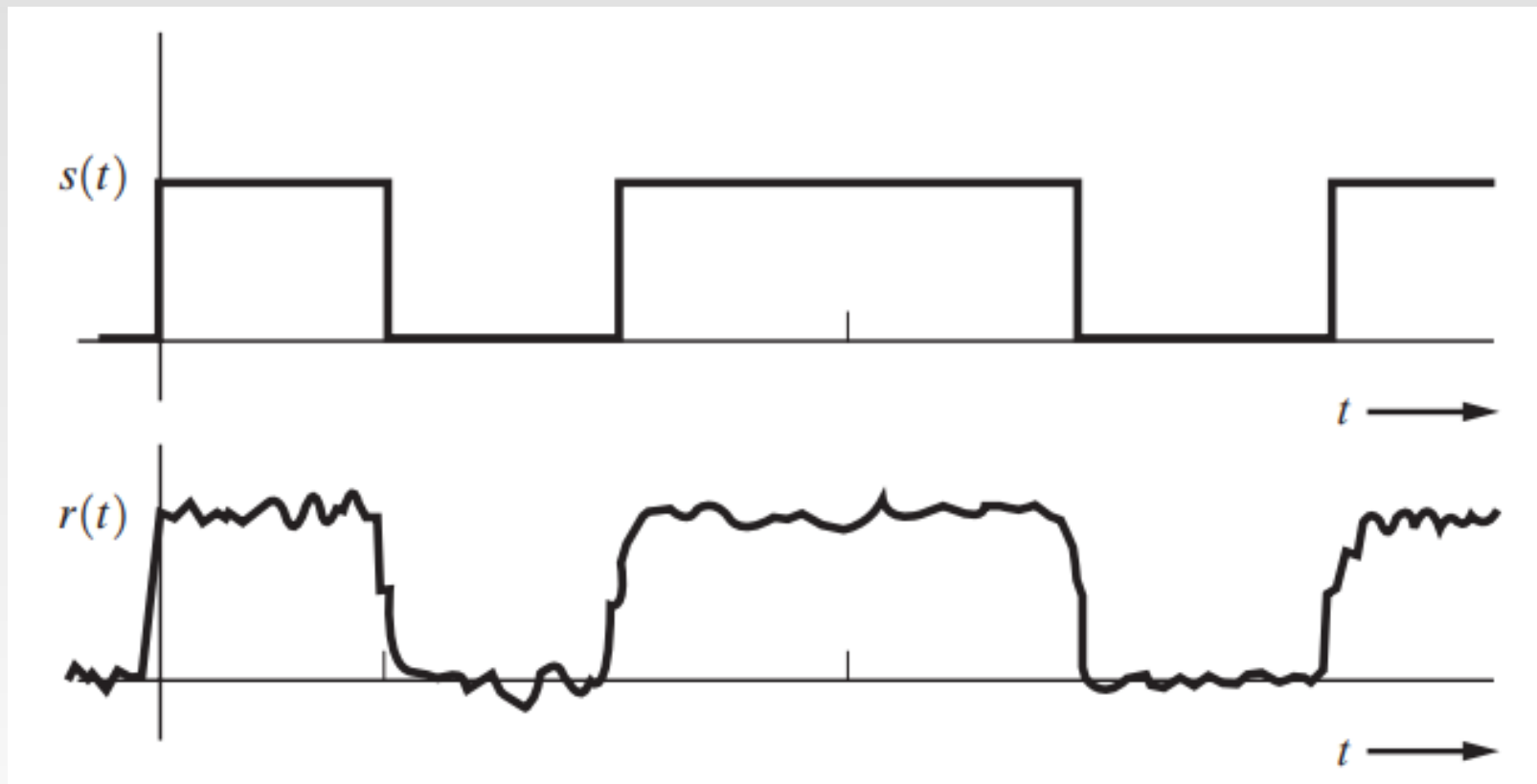
$$s_2(t) = 0, \quad 0 < t \leq T \quad (0 \text{ binario})$$

- Es una señal unipolar con ruido Gaussiano en la entrada del receptor.



# Señalización Unipolar

- Y las señales son:



# Señalización Unipolar

- Primero evaluemos para un filtro pasabajo:
- Supongamos el ancho de banda equivalente es  $B > 2/T$ , entonces la forma de onda unipolar es suficientemente preservada, mientras que el ruido va a ser atenuado a la salida.
- Entonces  $s_{01}(t_0) \approx A$  y  $s_{02}(t_0) \approx 0$ .
- La potencia de ruido a la salida del filtro es:

$$\sigma_0^2 = \left( \frac{N_0}{2} \right) (2B)$$

- Siendo  $2B$  el ancho de banda del filtro.
- El  $V_T$  óptimo es entonces  $A/2$

# Señalización Unipolar

- De lo que vimos anteriormente, para un filtro pasabajos,

$$P_e = Q\left(\sqrt{\frac{A^2}{4N_0B}}\right)$$

- Para un filtro adaptado entonces, usando como tiempo de muestreo  $t_0=T$ , la energía en la señal de diferencia es  $E_d=A^2T$ , dando un BER:

$$P_e = Q\left(\sqrt{\frac{A^2T}{2N_0}}\right) = Q\left(\sqrt{\frac{E_b}{N_0}}\right)$$

- Porque la energía promedio de bit es  $E_b=A^2T/2$ , un 1 tiene energía  $A^2T$ , mientras que un 0 tiene energía 0.

# Señalización Unipolar

- Para este caso, el valor óptimo da:

$$V_T = \frac{s_{01} + s_{02}}{2} = \frac{1}{2} \left( \int_0^T A \, dt + 0 \right) = \frac{AT}{2}$$

- Conviene que se exprese el BER en función de la energía de bit sobre la potencia de ruido,  $E_b/N_0$ ,
- que indica la potencia media necesaria para transmitir un bit de datos sobre un canal con ruido térmico.



# Señalización Unipolar

- El BER graficado queda:

