

TEORÍA DE LA INFORMACIÓN

The Bell System Technical Journal

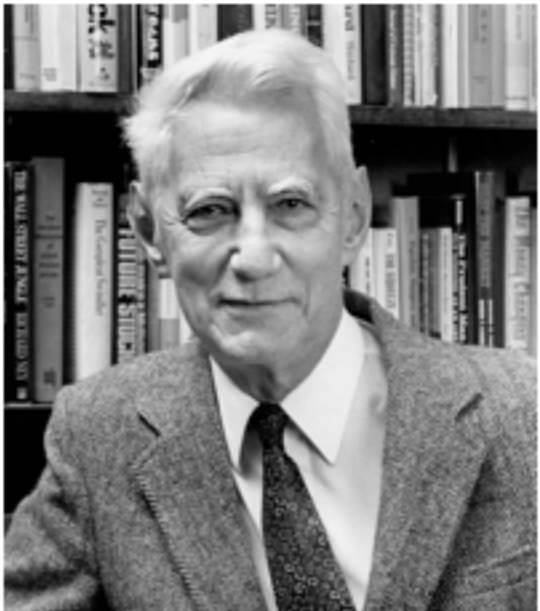
Vol. XXVII

July, 1948

No. 3

A Mathematical Theory of Communication

By C. E. SHANNON



CLAUDE SHANNON
(30/04/1916 - 24/02/2001)

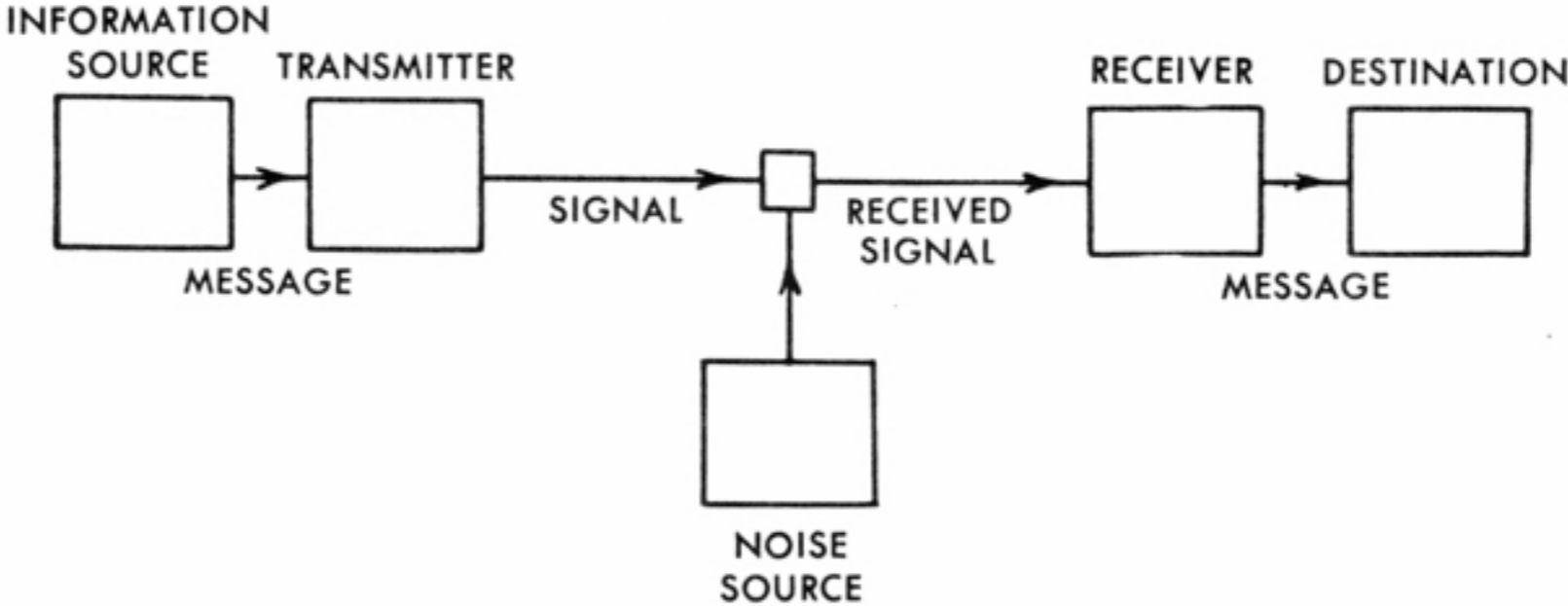
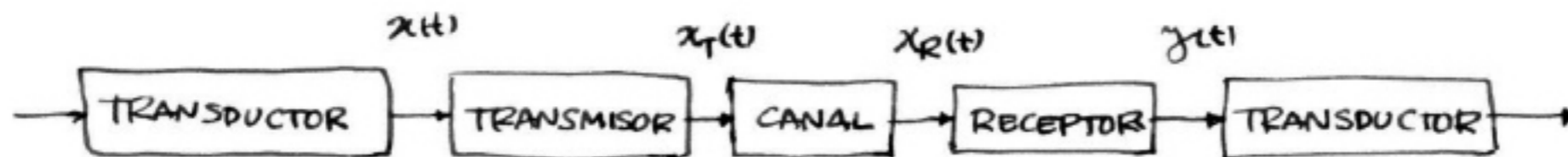


Fig. 1. — Schematic diagram of a general communication system.

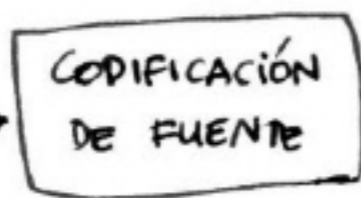


FUENTE DE MENSAJES

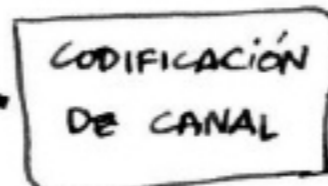


$$X = \{ x_i \}_{i=1, \dots, m}$$

$$P(X) = (p(x_1), \dots, p(x_m))$$



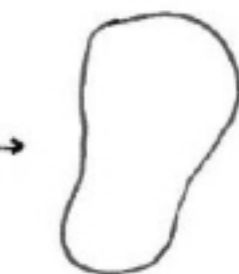
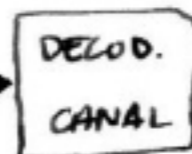
↑
1er Teorema
de Shannon



↑
2do. Teorema
de Shannon



↑
canal sin ruido

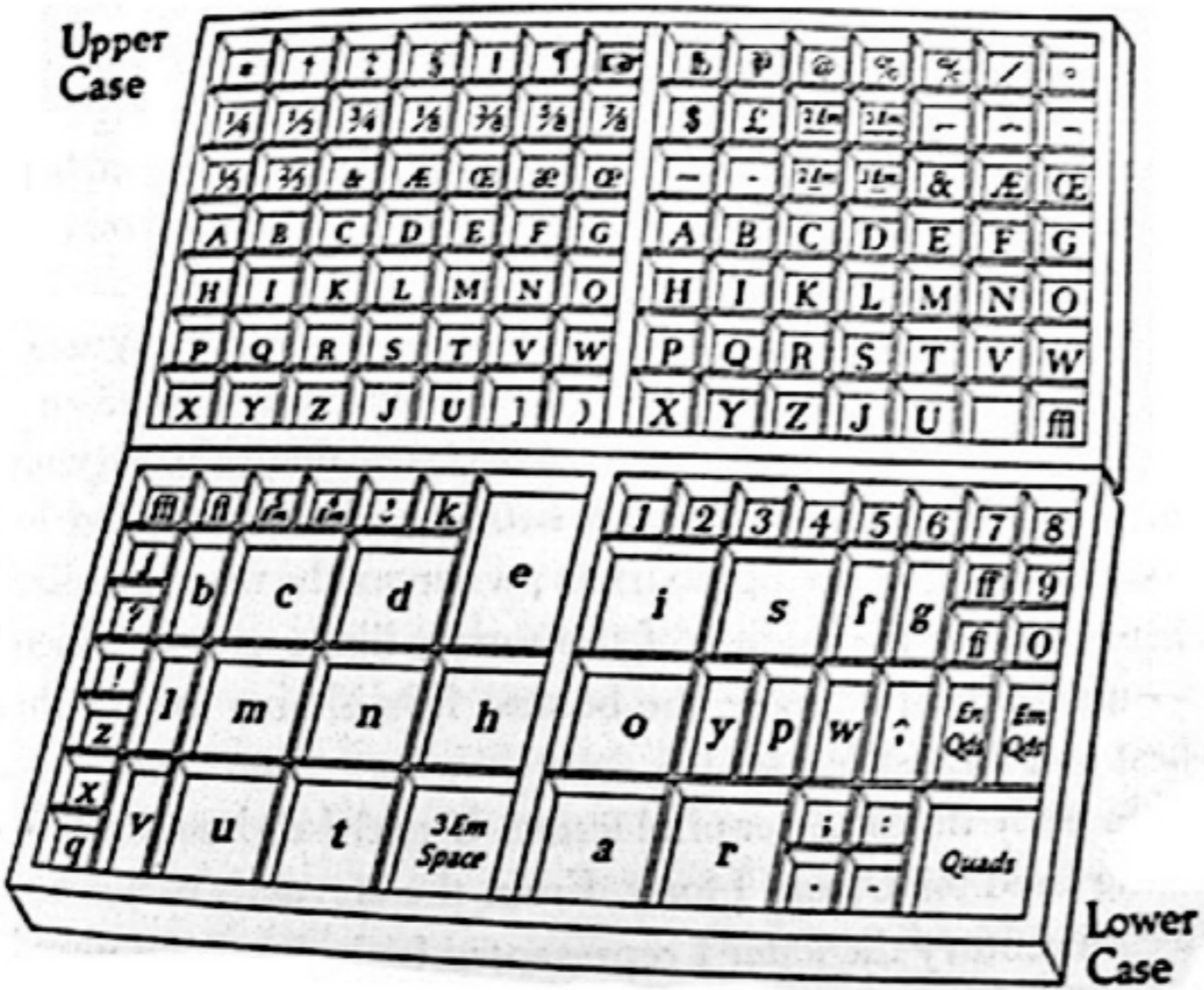


$$Y = \{ y_j \}_{j=1, \dots, n}$$

¿Y ANTES QUÉ?

- 1888 Heinrich Hertz "las ondas electromagnéticas pueden detectarse"
- 1861 Ecuaciones de Maxwell
- 1836 Código Morse
- 1876 Teléfono: Graham Bell
- 1892 William Preece: telegrafía sin hilos (~5km)
- 1895 ⁺ Marconi mejora la telegrafía sin hilos (long distance radio transmission)
Guglielmo
- 1899
- 1884 Paul Gottlieb Nipkow (concibe la idea de la transmisión de imágenes y) describe un disco espiral perforado para transmitir una imagen como un conjunto de mosaicos de líneas.
- 1907 Boris Rosing: concibe el CRT para la recepción de imágenes.
- 1925 John Baird demuestra la transmisión de una silueta moviéndose (Londres)
- 1927 Primer broadcast de TV en UK (BBC = 1936)
- 1936 Edwin Howard Armstrong publica la base de la modulación FM (V24, NS, mayo 1936)
- 1946 ENIAC (Electronic Numerical Integrator and Computer) primer computador de propósito general. Digital / Programable / Turing-completo: simula una Turing-machine
- 1948 Sherran
- " Transistor (John Bardeen, William ~~Shockley~~ Shockley and Walter Brattain)
Bell Labs.
- 1976 (11 de abril) se pone a la venta ^{en} la Apple I a USD 666.66
Release ↑ Julio
- 1979 Primer teléfono celular comercial (red de telefonía celular) NTT japonés
(En 1946 Bell systems tenía un dispositivo para hacer llamadas telefónicas desde un auto; pesaba 36 kg.)

CÓDIGO MORSE





Definición: Información de un ~~mensaje~~ mensaje.

$$I(x_i)$$

Será una medida de la incertidumbre de la VA. que modela la fuente.

$$X = \{x_i\}_{i=1, \dots, m}$$

$$P(X) = P(X) = (p(x_1), \dots, p(x_m)) = (p_1, \dots, p_m)$$

$$I(x_i) = -\log_2 P(x_i)$$

$$b=2 \text{ BIT} \quad / \quad b=10 \text{ HARTLEY} \quad / \quad b=e \text{ NATS}$$

(i) $I_i = I(x_i) \geq 0$ con $0 \leq p_i \leq 1$

(ii) $I_i \xrightarrow{p_i \uparrow} 0$

(iii) $I_j > I_i$ si $p_j < p_i$

(iv) x_i, x_j INDEPENDIENTES $\rightarrow I(x_j, x_i) = I(x_j) + I(x_i)$

Exemplar

- ① $P(S_2) = (1/4, 1/4, 1/4, 1/4)$ $I_1 = I_2 = I_3 = I_4 = \log_2 4 = 2$ BITS $H(S_1) = 2$ BITS
- ② $P(S_2) = (1/2, 1/4, 1/8, 1/8)$ $I_1 = 1$ $I_2 = 2$ $I_3 = I_4 = 3$ $H(S_2) = 1.75$ BITS
- ③ $P(S_2) = (1/2, 1/2)$ $I_1 = I_2 = 1$ $H(S_2) = 1$
- ④ $P(S_2) = (9/10, 1/10)$ $I_1 = 0.15$ BITS $I_2 = 3.32$ BITS

La mayoría de los resultados los vamos a ver en fuentes DMS

DMS (Discrete Memoryless Source)

- Estacionaria
- Símbolos estadísticamente independientes $P(x_i, x_j) = P(x_i)P(x_j)$
- cadencia o tasa de símbolos P_s símbolos \times seg.

También mencionaremos las fuentes Markovianas o con memoria

MKS

- $P(x_i | x_j)$ \leftarrow se conocen estas probabilidades

ENTROPÍA

$$H(X) = H(X) = E\{I(x_i)\} = -\sum_{i=1}^m p(x_i) \log p(x_i)$$
$$= \sum_{i=1}^m p(x_i) I(x_i)$$

$$0 \leq H(X) \leq \log m$$

Regla de la cadena $H(X_1, \dots, X_n) = \sum_i H(X_i | X_{i-1}, \dots, X_1)$

$$H(X_1, X_2) = H(X_1) + H(X_2 | X_1)$$

CONDICIONAR REDUCE LA ENTROPÍA

$$H(X | Y) \leq H(X)$$

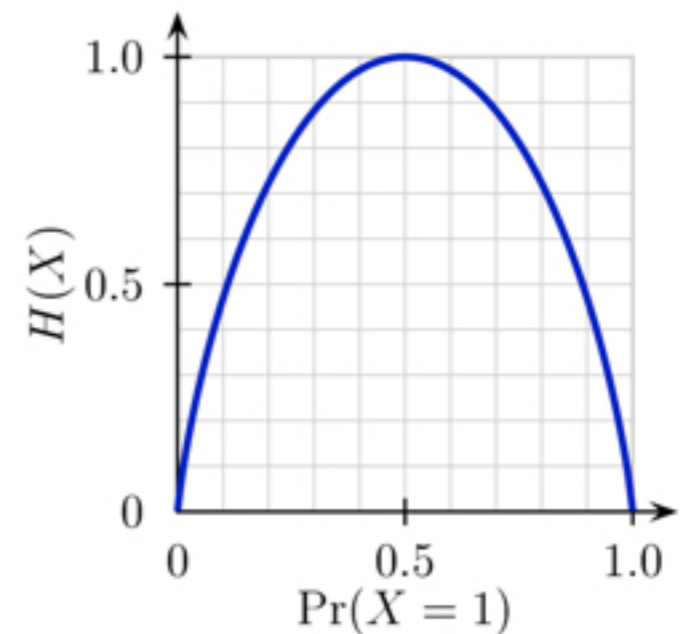
Markov orden K

$$H(X_n | X_{n-1}, \dots, X_1) = H(X_n | X_{n-1}, \dots, X_{n-K})$$

En general

$$H_{\text{MKS}}(X) \leq H_{\text{DMS}}(X)$$

ENTROPÍA BINARIA



OTRAS ENTROPIAS

ENTROPIA CONJUNTA

$$H(X, Y) = \sum_{\substack{x \in X \\ y \in Y}} p(x, y) \log \frac{1}{p(x, y)} = E\{I(x, y)\} \quad \left| \quad I(x, y) = \log \frac{1}{p(x, y)} \right.$$

$X \in Y$ v.A. $p(x_i, y_j)$

ENTROPIA CONDICIONAL

$$H(X|Y) = \sum_y p(y) H(X|Y=y) = E_{p(x,y)} \left\{ -\log p(x|y) \right\}$$
$$= \sum_{\substack{x \in X \\ y \in Y}} p(x, y) \log \frac{1}{p(x|y)}$$

DEFINICIÓN ENTROPIA RELATIVA O DISTANCIA DE KULLBACK - LEIBLER

Sean p y q distribuciones de probabilidad sobre la misma fuente de m mensajes

$$D(p \parallel q) = \sum_{i=1}^m p(x_i) \log \left(\frac{p(x_i)}{q(x_i)} \right)$$

TASA DE TRANSFERENCIA DE INFORMACIÓN

Tenemos definida una información media y una cadencia de símbolo
¿cuál es la tasa de transferencia de información?

Observando la generación de n símbolos de la fuente, la duración de esos n símbolos es n/r_s segundos. La información media generada es $n H(X)$. La tasa de transf. de info es

$$R = \frac{n \cdot H(X)}{n/r_s} = r_s H(X) \quad \frac{\text{BITS}}{\text{seg.}}$$

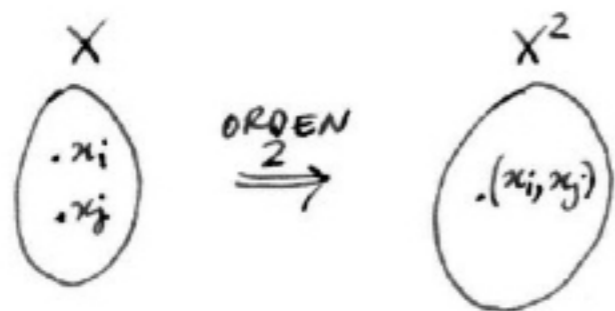
Ejemplos : $r_s = 2k \frac{\text{símbolos}}{\text{seg}}$

$$R(S_1) = 4k \frac{\text{BITS}}{\text{seg}}$$

$$R(S_2) = 3.5 k \frac{\text{BITS}}{\text{seg}}$$

EXTENSIÓN DE UNA FUENTE

La extensión de una fuente es una nueva fuente cuyos símbolos son la concatenación de los símbolos de la fuente original.



En genl. $X^n = \{ (x_{i_1}, \dots, x_{i_n}) \}_{j=1, \dots, m^n}$
 $i_k \in \{1, \dots, m\}$

Las probabilidades serán

$$p((x_{i_1}, \dots, x_{i_n}))$$

Para una DMS $H(X^n) = n H(X)$

¿Cuál es la nueva tasa de transferencia de info.?

Con X^2 $r_{X^2} = \frac{r_X}{2}$ (los símbolos demoran el doble)

$$H^*(X^2) = 2 H(X)$$

$$\rightarrow R_{X^2} = \frac{2 H(X)}{2} \frac{r_X}{2} = R_X$$

Es razonable, es solamente un reordenamiento de los símbolos; no se genera ni se destruye información.

Ejemplo: 52 cartas (símbolos) Asumimos equiprobables $P(x_i) = \frac{1}{52}$
 (Prob. 16.1-2) \uparrow
 (10 números + 3 figuras) x 4 palos

Se extrae una carta al azar

(a.1) Cuánta información nos da saber que es de corazones?

(a.2) una figura?

(a.3) una figura de corazones?

(a.1) $I(\text{corazones}) = -\log p(\text{corazones}) = -\log \frac{1}{4} = 2 \text{ bits} = \log 4$

(a.2) $I(\text{figuras}) = -\log p(\text{figura}) = -\log \left(\frac{12}{52}\right) = \log \frac{52}{12} = \log \frac{13}{3}$

(a.3) $I(\text{figura de corazones}) = I(\text{fig} \cap \text{corazon}) = -\log p(\text{fig coraz.}) = -\log \frac{3}{52} = \log \frac{52}{3} = \log \frac{52}{12} + \log 4$

$I(\text{fig}) + I(\text{coraz.})$
 " " "

(b) Si sabemos que la carta es figura roja. Cuánta info nos falta para determinar cuál es?

$I(\text{carta}) = \log 52 \text{ bits}$

$I(\text{fig roja}) = \log \frac{52}{6} = I(\text{roja}) + I(\text{fig}) = \left(-\log \frac{1}{2}\right) + \left(-\log \frac{12}{52}\right) = -\log \frac{6}{52}$

\hookrightarrow Es una de 6.

$I(\text{identif. can}) = \log 52 - \log \frac{52}{6} = \log 6 = -\log \left(\frac{1}{6}\right) \rightarrow \text{Pr. de una de las 6 posibles figuras rojas}$

TEOREMA DE CODIFICACIÓN DE FUENTES

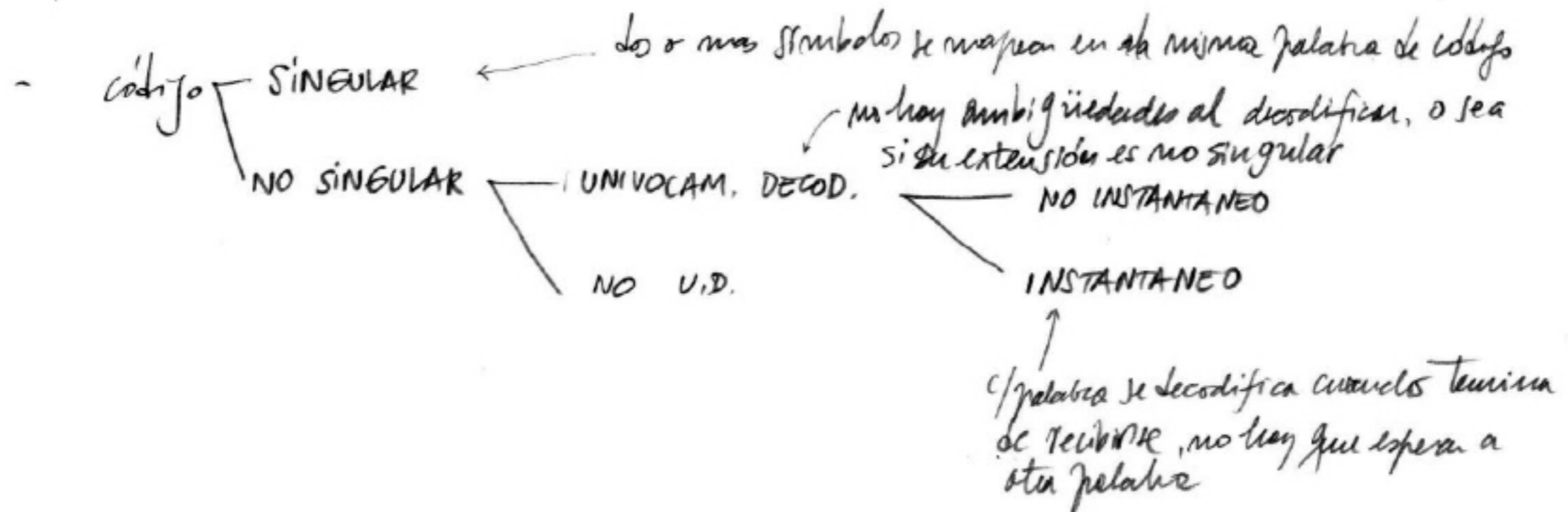
CODIFICACIÓN DE FUENTE

Código : $\mathcal{C} : \mathcal{X} \longrightarrow \bigcup_{k=1}^{k=\infty} \mathcal{d}^k$ $\mathcal{D} = \{0, 1, \dots, D-1\}$ ALFABETO CÓDIGO $\mathcal{D} = \mathcal{B} = \{0, 1\}$
 $d_i \in \mathcal{D} = \{d_1, \dots, d_m\}$ $\mathcal{d}^k = d_1 \dots d_k$

Es un mapeo de los símbolos (mensajes) de la fuente en secuencias (palabras) de un código, obtenidas concatenando símbolos de \mathcal{D}

Clasificación de los códigos

- Los alfabetos código son chicos $\mathcal{D} = \mathcal{B} = \{0,1\}$, VARIA la longitud de las palabras.



Ejemplo

Con los códigos analizados, y la fuente $p_X(\mathcal{X}) = \left\{ \frac{1}{2}, \frac{1}{4}, \frac{1}{8}, \frac{1}{8} \right\}$ de $H(X) = 1,75$ bits

\mathcal{X}	C_1	C_2	C_3	C_4	C_5
x_1	0	0	10	0	0
x_2	0	010	00	10	10
x_3	0	01	11	110	110
x_4	0	10	110	1110	111
K	2	1.125	0.875	0.9375	1
L	1	1.75	2.25	1.875	1.75
H/L	1.75	1	0.778	0.933	1

LARGO MEDIO DE UN CÓDIGO

$$L(\mathcal{B}) = \sum_{x \in \mathcal{X}} p(x) l(x) = E\{l(x)\}$$

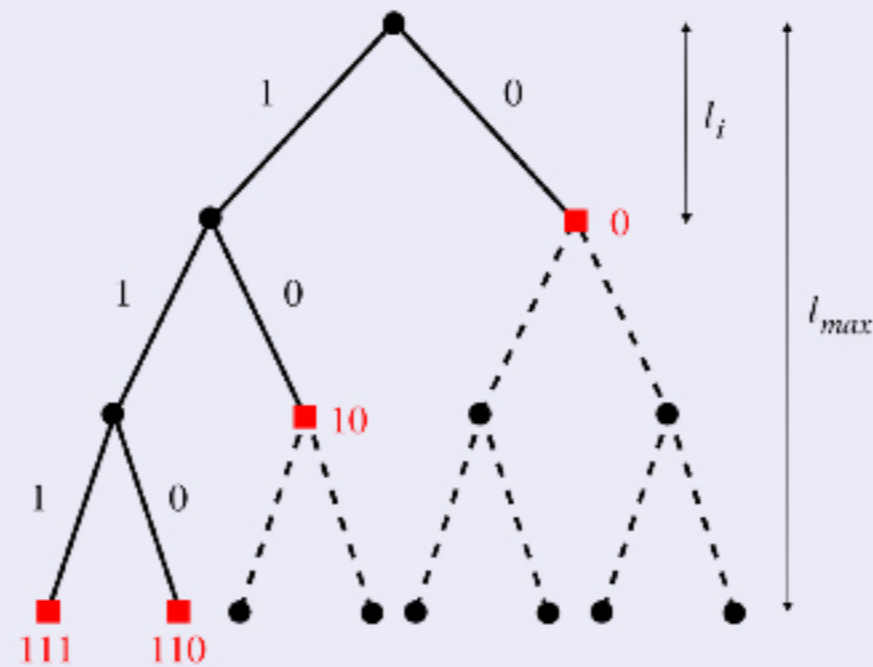
DESIGUALDAD DE KRAFT

Propiedad de Kraft: Cualquier código U.D. / INSTANTÁNEO sobre un alfabeto D -ario con longitudes l_i cumple $K = \sum_i D^{-l_i} \leq 1$

Recíprocamente si un set (l_1, \dots, l_n) cumple $\uparrow \Rightarrow \exists$ un código instantáneo con esas longitudes.

Demostración

Considerar un árbol D -ario (ramas, hojas y camino).



$$\sum_i D^{l_{\max} - l_i} \leq D^{l_{\max}}$$

□

TEOREMA DE CODIFICACIÓN DE FUENTES DE SHANNON

Teorema (Teorema de Codificación de Fuente)

El largo medio de un código C instantáneo, D -ario para una variable aleatoria X es mayor o igual a la entropía de X

$$L(C) \geq H_D(X)$$

y la igualdad se cumple sii $p_i = D^{-l_i}$

- La igualdad se da sii $p_i = q_i = D^{-l_i}$ ($K = 1$); distribución D -ádica.
- El procedimiento para encontrar el código óptimo sería hallar la distribución D -ádica más cercana a la distribución de X (en el sentido de la entropía relativa). Pero esto no siempre es fácil.
- Es una cota para la longitud media para la descripción de una fuente, “no se puede comprimir más allá de la entropía”.

TEOREMA DE CODIFICACIÓN DE FUENTES DE SHANNON

Demostración

Sea $K = \sum_i D^{-l_i} \leq 1$ y $q_i = D^{-l_i}/K$ una distribución de probabilidad

$$\begin{aligned} D(p||q) &= \sum_i p_i \log_D \frac{p_i}{q_i} = \sum_i p_i \log_D p_i - \sum_i p_i \log_D q_i \\ &= -H_D(X) - \sum_i p_i \log_D \frac{D^{-l_i}}{K} \\ &= -H_D(X) - \sum_i p_i \log_D D^{-l_i} + \sum_i p_i \log_D K \\ &= -H_D(X) + \sum_i p_i l_i + \log_D K \sum_i p_i \\ &= -H_D(X) + L(C) + \log_D K \geq 0 \end{aligned}$$

La igualdad se da si $D(p||q) = 0$ y $K = 1$.



Qué sucede si hacemos una extensión de una fuente \mathcal{X}^m y un número código con L_m largo medio por símbolo

$$H(\mathcal{X}_1, \mathcal{X}_2, \mathcal{X}_m) \leq L(\mathcal{X}_1, \mathcal{X}_2, \mathcal{X}_m) \leq H(\mathcal{X}_1, \mathcal{X}_2, \mathcal{X}_m) + 1$$

→ DMS

$$m H(\mathcal{X}) \leq L(\mathcal{X}^m) \leq m H(\mathcal{X}) + 1$$

$$\Rightarrow H(\mathcal{X}) \leq L_m \leq H(\mathcal{X}) + \frac{1}{m}$$

Teóricamente es posible hacer una extensión de la fuente y acotar más el valor de L

$$L \xrightarrow{m \uparrow \infty} H(\mathcal{X}) \quad \frac{H(\mathcal{X})}{L} \rightarrow 100\%$$

Pero no es realizable en la práctica

Ejemplo:

$$P(X_4) = (9/10, 1/10)$$

$$C_{\text{I}} = \{0, 1\}$$

$$H(X_4) = 0.467$$

$$L(C_{\text{I}}) = 1$$

46.7% de eficiencia

$$P(X_4^2) = (81/100, 9/100, 9/100, 1/100)$$

$$H(X_4^2) = 2 H(X_4) = 0.934$$

$$C_{\text{I}}^2 = (00, 01, 10, 11) \\ k=1$$

$$L(C_{\text{I}}^2) = 2$$

$$\frac{H(X_4^2)}{L(C_{\text{I}}^2)} = 46.7\%$$

$$C_{\text{II}} = (0, 10, 110, 111) \\ k=1$$

$$L(C_{\text{II}}) = 1.29$$

$$\frac{H(X_4)}{L(C_{\text{II}})} = 72\%$$

$$P(X_2) = (1/2, 1/4, 1/8, 1/8)$$

$$H(X_2) = 1.75$$

$$C_{\text{II}} = (0, 10, 110, 111)$$

$$L(C_{\text{II}}) = 1.75$$

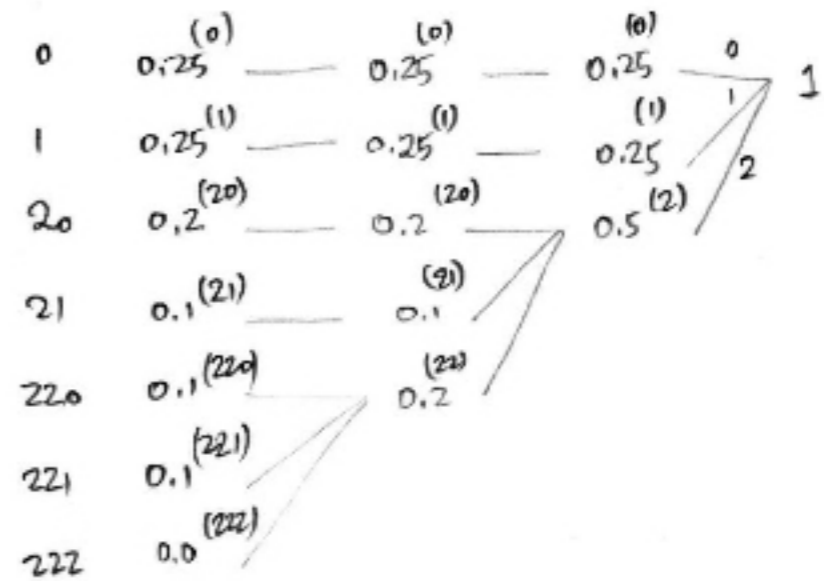
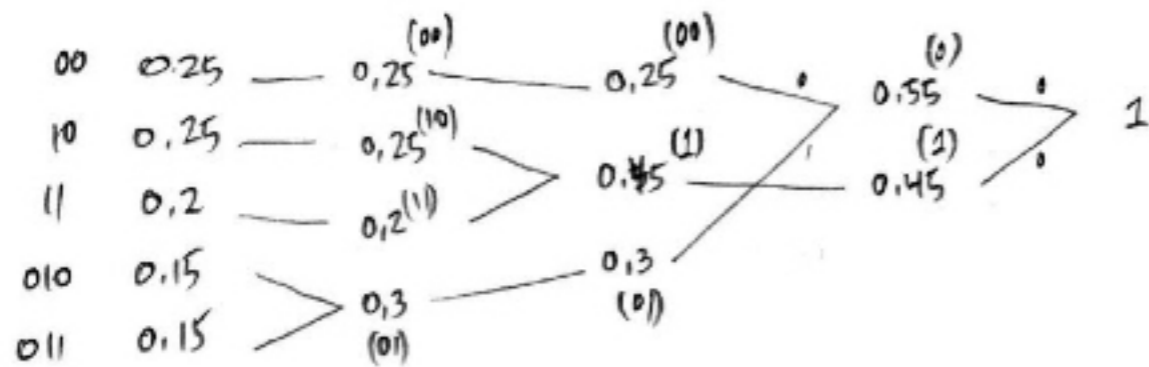
$$\frac{H}{L} = 100\%$$

código óptimo.

CÓDIGOS DE HUFFMAN

Son códigos óptimos. No hay otro código con $L(C)$ menor que $L(C_{HUFF})$.

- (1) Ordenar los símbolos según su prob.
- (2) Combinar los D menos prob. en un nuevo símbolo con prob. igual a la suma.
- (3) Boto 1
- (4) Se asignan dígitos del alfabeto código



$$k(d-1) + 1 = NM$$

Nos dan seis botellas de vino de las cuales una está picada. No sabemos cuál pero si sabemos las probabilidades de que esté picada para cada botella

$$(p_1, p_2, p_3, p_4, p_5, p_6) = \left(\frac{8}{23}, \frac{6}{23}, \frac{4}{23}, \frac{2}{23}, \frac{2}{23}, \frac{1}{23} \right)$$

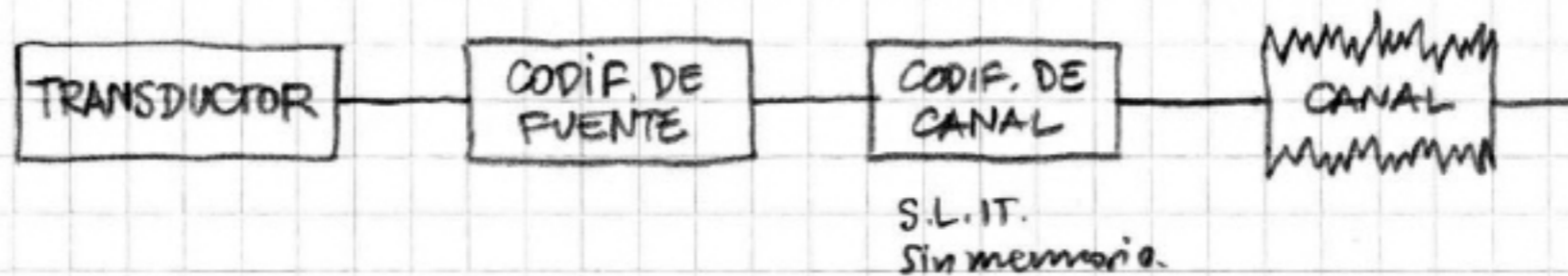
- (a) Suponiendo que se puede probar de a una a la vez ¿cuál es el orden para minimizar el número medio de pruebas? ¿Cuál es el número medio de pruebas?

Suponiendo que se pueden probar los vinos en un vaso y probarlos

- (b) ¿Cuáles deben ser las pruebas y en qué orden para minimizar el número medio de pruebas?

TEOREMA DE CODIFICACIÓN DE CANAL

CODIFICACIÓN DE CANALES CON RUIDO



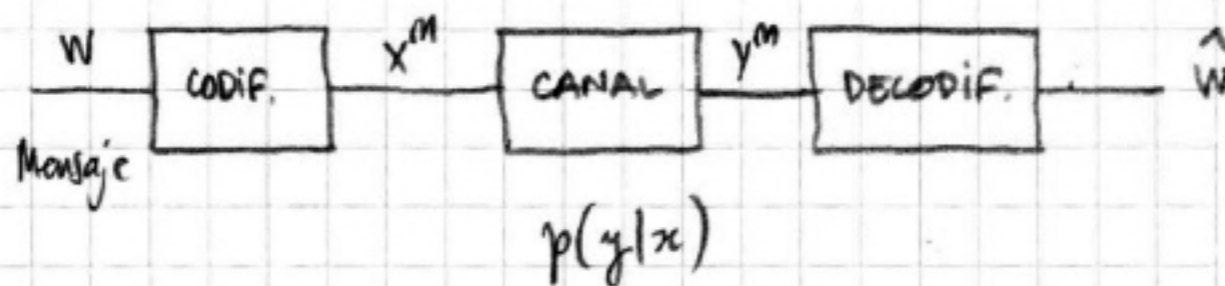
CANAL DISCRETO $(X, p(y|x), Y)$

X, Y : dos conjuntos finitos

$p(y|x)$: probabilidades de transmisión

$$p(y|x) \geq 0$$

$$\sum_y p(y|x) = 1$$



INFORMACIÓN MUTUA

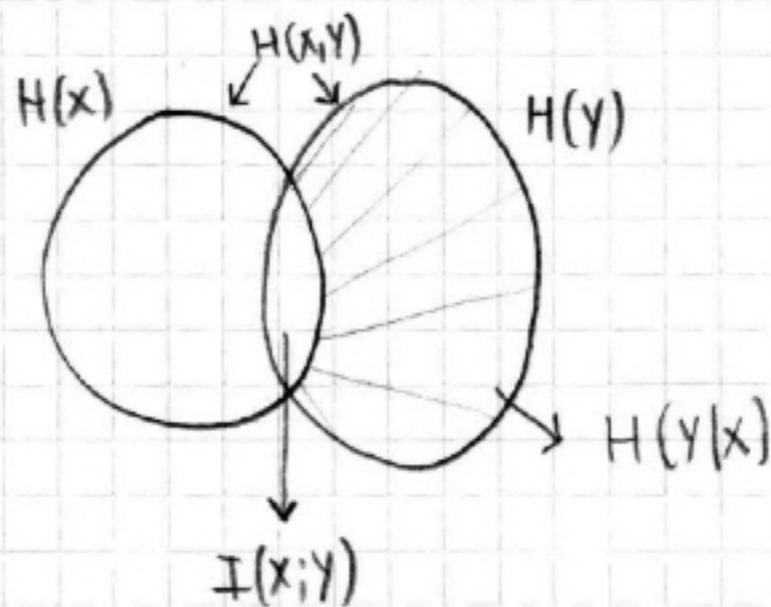
INFORMACIÓN MUTUA! X, Y variables aleatorias, con distribución de prob. conjunta $p(x, y)$ y marginales $p(x)$ y $p(y)$. La información mutua entre las dos variables es

$$I(X; Y) = D(p(x, y) \parallel p(x)p(y)) = \\ = E_{p(x, y)} \left\{ \log \frac{p(x, y)}{p(x)p(y)} \right\} = \sum_{x \in X} \sum_{y \in Y} p(x, y) \log \frac{p(x, y)}{p(x)p(y)}$$

$$= H(X) - H(X|Y) \rightarrow \text{EQUIVOCACIÓN (Info. perdida en el canal)}$$

$$= H(Y) - H(Y|X) \rightarrow \text{ENTROPÍA DEL RUIDO (entropía agregada por el ruido en el canal)}$$

$$= H(X) + H(Y) - H(X, Y)$$



INFO. MUTUA: MEDIDA DE LA CANT

DE INFO. QUE UNA V.A. TIENE

SOBRE OTRA V.A. . ES LA

REDUCCIÓN EN LA INCERTIDUMBRE

SOBRE UNA V.A. DADO QUE CONOCIMOS

OTRA V.A.

$$I(X; X) = H(X) - H(X|X) = H(X)$$

Algunas convenciones y nomenclatura.

$p(x_i)$: Prob. elegir x_i para transmitirlo

$p(y_j)$: Prob. y_j sea recibido

$p(x_i, y_j)$: Prob. x_i transmitido y y_j recibido

$p(x_i | y_j)$: Prob. x_i transmitido dado que se recibió y_j

$p(y_j | x_i)$: Prob. recibir y_j dado que se transmitió x_i

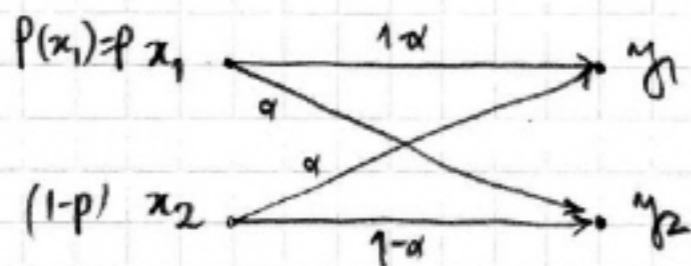
→ Channel forward transition prob.

$$I(x_i; y_j) = \log \frac{p(x_i | y_j)}{p(x_i)} = \log \frac{1}{p(x_i)} - \log \frac{1}{p(x_i | y_j)}$$

La Información Mutua representa la info media "ganada" por el destino por simb. transmitido

$$I(X; Y) \geq 0$$

Canal binario simétrico



$$P(y_1|x_1) = 1-\alpha \quad P(y_2|x_1) = \alpha$$
$$P(y_1|x_2) = \alpha \quad P(y_2|x_2) = 1-\alpha$$

$$P_{\text{error}} = P(y_2|x_1)P(x_1) + P(y_1|x_2)P(x_2) = \alpha p + \alpha(1-p) = \alpha$$

$$P(y_1) = P(y_1|x_2)P(x_2) + P(y_1|x_1)P(x_1) = \alpha(1-p) + (1-\alpha)p = \alpha + p - 2\alpha p$$

$$P(y_2) = 1 - P(y_1)$$

$$H(X) = \Omega(p)$$

$$H(Y) = \Omega(P(y_1))$$

$$H(Y|X) = \sum_{x_i} P(x_i) H(Y|X=x_i) = \sum_{x_i} P(x_i) \left(\sum_{y_j} P(y_j|x_i) \log \frac{1}{P(y_j|x_i)} \right) = \Omega(\alpha)$$

$$I(X;Y) = H(Y) - H(Y|X) = \Omega(P(y_1)) - \Omega(\alpha) = \Omega(\alpha + p - 2\alpha p) - \Omega(\alpha)$$

$$\alpha \ll 1 \quad I(X;Y) \approx \Omega(p) = H(X)$$

$$\alpha = 1/2 \quad I(X;Y) = \Omega\left(\frac{1}{2} + p - 2\frac{1}{2}p\right) - \Omega(1/2) = 0$$

$$\alpha = 1 \quad I(X;Y) = \Omega(1 + p - 2p) - \Omega(1) = \Omega(1-p) - 0 = \Omega(p)$$

↓
NO HAY ERROR

CAPACIDAD DE UN CANAL DISCRETO

CAPACIDAD DE UN CANAL DISCRETO $C(x, p(y|z), Y)$

- Alfabetos origen y destino fijos
- Prob. de transición fijos $p(y|z)$
- las variables son la $p(x_i)$

→ la máxima $I(x; Y)$ se da para alguna vector $p(x_i)$

Capacidad en bits por símbolo $C_s = \max_{p(x_i)} I(x; Y)$

Si s $\frac{\text{simb}}{\text{seg.}}$ es la máxima tasa de transf. de símbolos del canal

→ $C = s \cdot C_s$ $\frac{\text{bits}}{\text{seg.}}$ Tasa de transf. de info del canal.

Propiedades de C

$$C \geq 0$$

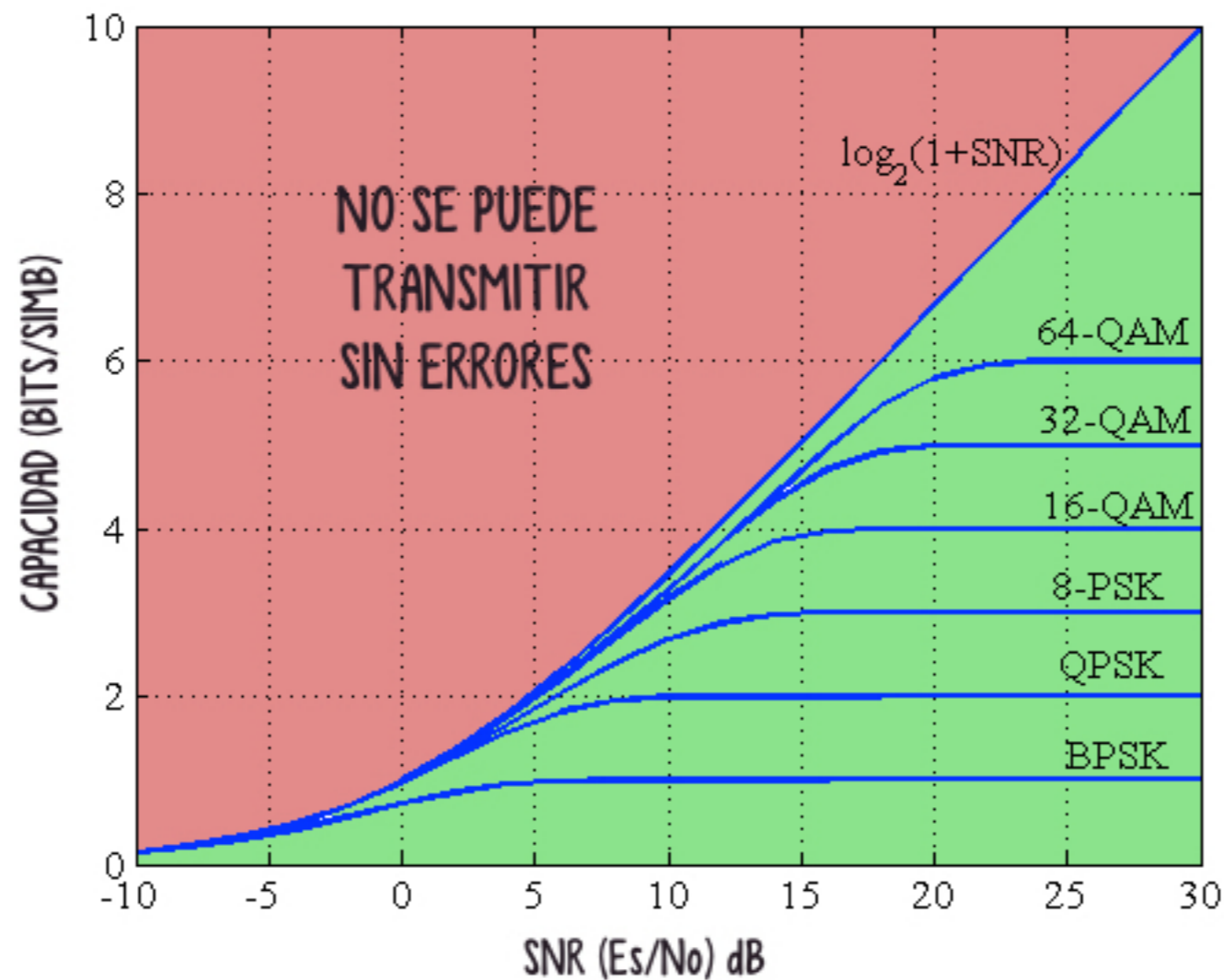
$$C \leq \log |X|$$

$$C \leq \log |Y|$$

$I(x; Y)$ es continua $p(x)$ y cóncava con $p(x)$

TEOREMA DE CODIFICACIÓN DE CANAL

Todo las tasas $R \leq C$ son alcanzables. En particular, para (tasa $R < C$)
 \exists un código con máxima probabilidad de error $P_e \rightarrow 0$
Recíprocamente un código con $P_e \rightarrow 0$ tiene $R \leq C$. (No se puede transmitir sin error a $R > C$)



MODELO PARA UN CANAL CONTÍNUO

fuentes: $x(t)$ $H(X) \triangleq \int_{-\infty}^{+\infty} p(x) \log_2 \frac{1}{p(x)} dx$

$$I(X;Y) = \iint_{-\infty}^{+\infty} p_{XY}(x,y) \frac{\log_2 \frac{p_X(x|y)}{p_X(x)}}{p_X(x)} dx dy$$

El canal sin (modelos):

- (i) No distorsiona y se compensan las pérdidas de atenuación
- (ii) Ancho de banda B
- (iii) La señal, de potencia finita $S_x = \bar{x}^2$ y ancho de banda $W < \infty$
- (iv) AWGN de potencia σ_n^2 , media nula y DEP $1/2 W$ ($\sigma_n^2 = \eta B$)
- (v) Señal y ruido indep. $z(t) = x(t) + n(t)$

$$\bar{y}^2 = \bar{x}^2 + \bar{n}^2 = S_x + N \quad \text{SNR}_R = \frac{S_x}{N}$$

LEY DE HARTLEY-SHANNON

$$C = B \log_2 (1 + \text{SNR}_R)$$

$$R = W \log_2 (1 + \text{SNR}_D)$$