

Entropía  $\rightarrow$  medida de lo  
 impredecible / incierto  
 que es el resultado de  
 un experimento  
 $\hookrightarrow$  VA.  $X, Y$

VA.  $X$  con distribución de probabilidad

$$P(X) = \{P(x_1), \dots, P(x_n)\}$$

dónde  $x_1, \dots, x_n$  son los resultados del experimento  $X$ ,

$$\text{y } P(x_i) = P(X=x_i)$$

$$H(X) = \sum_{i=1}^n P(x_i) \log \frac{1}{P(x_i)} = E\left[\log \frac{1}{P(X)}\right]$$

bits

Si la entropía de un experimento es 0'47 bits  $\Rightarrow$  que podemos recuperar la información impuesta en 1000 muestras del experimento

con  $1000 \times 0'47 = 470$  0'5 y 1'5

---

2 Experimentos  $X$  e  $Y$

$$X \sim P(X) = \{P(x_1), P(x_2)\}$$

$$Y \sim P(Y) = \{P(y_1), P(y_2)\}$$

$y_i \backslash x_j$	$x_1$	$x_2$	$\Sigma$
$y_1$	12	15	27
$y_2$	4	25	29
$\Sigma$	16	40	56

$X$	$x_1$	$x_2$	$P(Y)$
$y_1$	$\frac{12}{56}$	$\frac{15}{56}$	$P(Y=y_1) = \frac{27}{56}$
$y_2$	$\frac{4}{56}$	$\frac{25}{56}$	$P(Y=y_2) = \frac{29}{56}$
$P(X)$	$\frac{16}{56}$	$\frac{40}{56}$	$1$

$P(X=x_1) \quad P(X=x_2)$

$$P(X, Y) = \begin{pmatrix} P(x_1, y_1) & P(x_2, y_1) \\ P(x_1, y_2) & P(x_2, y_2) \end{pmatrix}$$

$P_{ij} = P(X=i, Y=j)$

Entropía Conjunta  $X, Y$

$$H(X, Y) = \sum_{i,j} P_{ij} \log \frac{1}{P_{ij}} = E\left[\log \frac{1}{P_{XY}}\right]$$

→ bits/pareja de  $(i, j)$

$$P_{XY} = P(X, Y)$$

$$P(X, Y) = \begin{pmatrix} \frac{12}{56} & \frac{15}{56} \\ \frac{4}{56} & \frac{25}{56} \end{pmatrix}$$

$$H(X, Y) = \sum_{i,j} P_{ij} \log \frac{1}{P_{ij}} = - \sum_{i,j} P_{ij} \log P_{ij}$$

$$\begin{aligned} H(X, Y) &= -\frac{12}{52} \log \frac{12}{52} - \frac{4}{52} \log \frac{4}{52} - \frac{15}{52} \log \frac{15}{52} - \frac{25}{52} \log \frac{25}{52} = \\ &= \boxed{1'7982} \end{aligned}$$

Experiment con los monos.

$$X \sim P(X) = \left\{ P(X=cara), P(X=cruz) \right\} = \left\{ 0'5, 0'5 \right\}$$

$$Y \sim P(Y) = \left\{ P(Y=cara), P(Y=cruz) \right\} = \left\{ 0'5, 0'5 \right\}$$

$$\begin{aligned} P(X, Y) &= \begin{pmatrix} P(X=cara, Y=cara) & P(cruz, cara) \\ P(cara, cruz) & P(cruz, cruz) \end{pmatrix} = \\ &= \begin{pmatrix} \underbrace{P(cara)}_{P(cara)} \cdot P(cara) & P(cruz) \cdot P(cara) \\ \underbrace{P(cara)}_{P(cara)} \cdot P(cruz) & P(cruz) \cdot P(cruz) \end{pmatrix} = \\ &= \begin{pmatrix} 0'5 \cdot 0'5 & 0'5 \cdot 0'5 \\ 0'5 \cdot 0'5 & 0'5 \cdot 0'5 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0'25 & 0'25 \\ 0'25 & 0'25 \end{pmatrix} = \end{aligned}$$

$$P = \sum \begin{pmatrix} 0.25 & 0.25 \\ 0.25 & 0.25 \end{pmatrix} \rightarrow P(Y=cars) = 0.5$$

$H(Y)$

$$\begin{pmatrix} P(X=cars) & P(X=workers) \\ P(X=workers) & 0.5 \end{pmatrix} \rightarrow H(X)$$

$$H(X) = -0.5 \log 0.5 - 0.5 \log 0.5 = 1$$

$$H(Y) = 1$$

$$H(X, Y) \rightarrow H(X), H(Y)$$

2 choices of 6 cases

$$X \sim P(X) = \{P(1), P(2), P(3), P(4), P(5), P(6)\}$$

$$Y \sim P(Y) = \{P(1) \dots P(6)\}$$

$$P(1) = P(2) = \dots = P(6) = \frac{1}{6} \quad \text{to do probability}$$

$X$  and  $Y$

$$P = \begin{pmatrix} f(x_1, 1) & f(x_1, 2) & f(x_1, 6) \\ f(x_2, 1) & f(x_2, 2) & f(x_2, 6) \\ f(x_6, 1) & f(x_6, 2) & f(x_6, 6) \end{pmatrix} \rightarrow P(Y=1) \\ P(Y=2) \\ P(Y=6)$$

$$P(X, Y) = P(X) \cdot P(Y)$$

function  $[H_{XY}, H_X, H_Y] = \text{entropieconjunta}(P)$   
 $\downarrow H_{X \text{ and } Y}$   
 $\downarrow H_{Y \text{ and } X}$

- ① 2 Monos de los cuales  $X, Y$  independientes
- ② 2 Dados ( $x \in C$ ) donde  $X, Y$  independientes
- ③ , ① p. ro  $X = Y$
- ④ = ② p. ro  $X = Y$
- ⑤ Dado  $b_C$  condicionado a Monos de  $X$

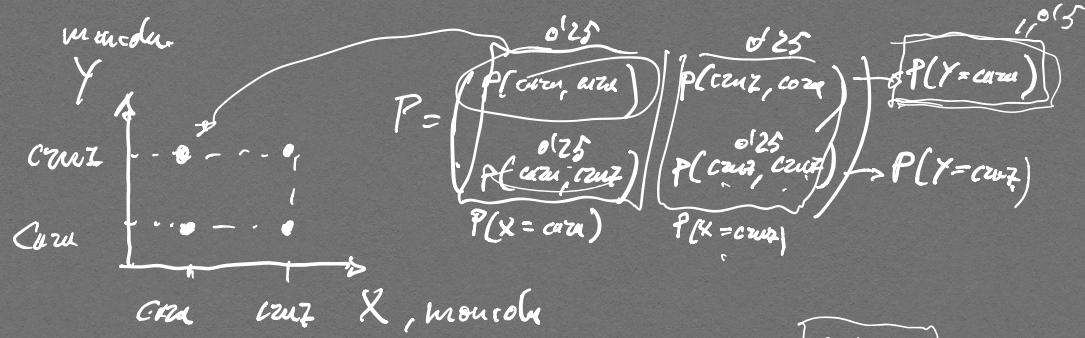
## PRACTICA 3 : SESION 7

	(1)	(2)	(3)	(4)	(5)
P	(0.25 0.25) (0.25 0.25)	-	0	.	.
H(X,Y)					
H(X)					
H(Y)					
H(X Y)					
H(Y X)					
I(X;Y)					

$$H_{X|Y} = H(X|Y) = \sum_{\forall j} H(X|Y=j) p(Y=j) \quad *$$

$$H_{Y|X} = H(Y|X) = \sum_{\forall j} H(Y|X=j) p(X=j) \quad *$$

$$H(X, Y) \geq \langle \begin{matrix} H(X|Y) \\ H(Y|X) \end{matrix} \rangle$$



$$P(A|B) = \frac{P(A \cap B)}{P(B)}$$

$$\boxed{X | Y = \text{cruz}} \rightarrow \left\{ \frac{P(\text{cruz}, \text{cruz})}{P(Y = \text{cruz})}, \frac{P(\text{cruz}, \text{cruz})}{P(Y = \text{cruz})} \right\} = \left\{ \frac{0.25}{0.5}, \frac{0.25}{0.5} \right\} [= 1]$$

$$X | Y = \text{cruz} \rightarrow \left\{ \frac{P(\text{cruz}, \text{cruz})}{P(\text{cruz})}, \frac{P(\text{cruz}, \text{cruz})}{P(\text{cruz})} \right\} = \left\{ \frac{0.25}{0.5}, \frac{0.25}{0.5} \right\} \xrightarrow{\text{sum}} 1$$

$$\sim \boxed{Y | X \in \begin{cases} \text{cruz} \\ \text{cruz} \end{cases}} \rightarrow \left\{ \frac{0.25}{0.5}, \frac{0.25}{0.5} \right\} \xrightarrow{\text{sum}} 1$$

$$\rightarrow \left\{ \frac{0.25}{0.5}, \frac{0.25}{0.5} \right\} \xrightarrow{\text{sum}} 1$$

$$H(X|Y) = \sum_{j \rightarrow \begin{cases} \text{cruz} \\ \text{cruz} \end{cases}} H(X | Y=j) \cdot P(Y=j) =$$

$$= H(X | Y = \text{cruz}) \cdot P(Y = \text{cruz}) + H(X | Y = \text{cruz}) \cdot P(Y = \text{cruz}) =$$

$$= \left[ H(X = \text{cruz} | Y = \text{cruz}) + H(X = \text{cruz} | Y = \text{cruz}) \right] \cdot P(Y = \text{cruz}) +$$

$$\begin{aligned} & \rightarrow + \left[ H(X=c_{\text{out}} | Y=c_{\text{out}}) + H(X=c_{\text{not}} | Y=c_{\text{out}}) \right] p(Y=c_{\text{out}}) = \\ & = \left[ -\frac{0.25}{0.5} \log \left( \frac{0.25}{0.5} \right) - \frac{0.25}{0.5} \log \left( \frac{0.25}{0.5} \right) \right] 0.5 + \\ & \quad \left[ -\frac{0.25}{0.5} \log \left( \frac{0.25}{0.5} \right) - \frac{0.25}{0.5} \log \left( \frac{0.25}{0.5} \right) \right] 0.5 = 1 \left( = H(Y|X) \right) \end{aligned}$$

$$P = \underbrace{\begin{pmatrix} x_1 & x_2 \\ y_1 & y_2 & y_3 \\ z_1 & z_2 & z_3 \end{pmatrix}}_{X} \quad \begin{aligned} Y_1 &\rightarrow P(Y=y_1) = 0.3 \\ Y_2 &\rightarrow P(Y=y_2) = 0.4 \\ Y_3 &\rightarrow P(Y=y_3) = 0.3 \end{aligned} \quad P(A|B) = \frac{P(A \cap B)}{P(B)}$$

$P(X=x_1) = 0.2$        $P(X=x_2) = 0.3$        $\sum = 1$

$\left\{ Y | X=x_1, Y | X=x_2 \right\} = \emptyset$

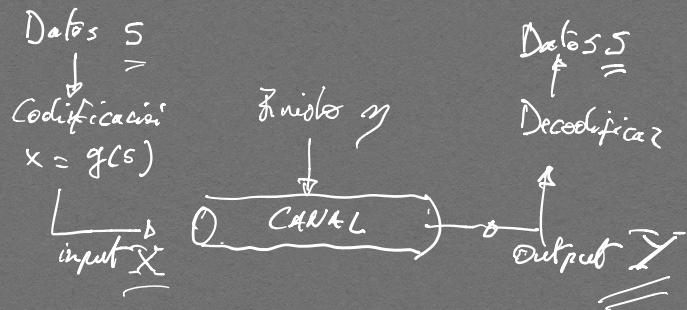
$\begin{pmatrix} 0.2 & 0.2 \\ 0.4 & 0.2 \\ 0.3 & 0.3 \end{pmatrix}$

$$H(Y|X) = \sum_{x_j} H(Y|x_j) P(X=x_j) = H\left(\frac{0.2}{0.7}\right) \cdot 0.7 + H\left(\frac{0.4}{0.3}\right) \cdot 0.7 + \\ + H\left(\frac{0.1}{0.1}\right) \cdot 0.7 + H\left(\frac{0.1}{0.3}\right) \cdot 0.3 + H(0) \cdot 0.3 + H\left(\frac{0.2}{0.3}\right) \cdot 0.3 \\ = \underline{1.24}$$

$$H(X|Y) = H\left(\frac{o_1}{o_3}\right) \cdot o_3 + H\left(\frac{o_1}{o_3}\right) \cdot o_3 + H\left(\frac{o_1}{o_4}\right) \cdot o_4 + H(0) \cdot o_4 +$$

$$+ H\left(\frac{o_1}{o_3}\right) \cdot o_3 + H\left(\frac{o_1}{o_3}\right) \cdot o_3 = 0.5510$$

### Información Mutual



$I(X; Y)$  nos dice la información neta que generan  
ó tenemos de  $Y$  al saber sólo el valor de un solo valor  
de  $X$ .

$I(X; Y)$  sirve la retroacción de incertidumbre sobre  $X$   
tras conocer el valor de  $Y$ , y viceversa,

la incertidumbre de  $Y$  es  $H(Y)$

Si  $X$  e  $Y$  están relacionados entre sí tras saber un  
valor de  $X$  tendremos más información sobre  $X$   
y por tanto su incertidumbre se reduce a un  
valor que será menor de  $H(Y)$

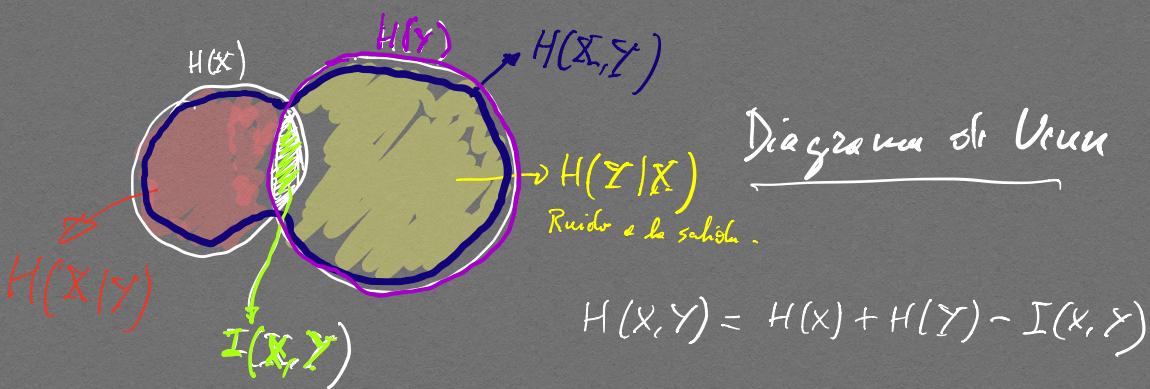
Si hacemos la media de las entropias para todos los valores de  $X \in \mathcal{X}$ , entonces las entropias  $H$  mutua  $I$  y la entropia condicional sobre  $Y$  se reduce a una constante cuyo valor es  $I(X, Y)$

La entropia condicional que tiene  $Y$  dadas las otras es sólo la de  $X$  es la  $H(Y|X)$

$\curvearrowleft$  tb. se llama  $H(Y)$  Entropia de ruido

Entonces, la velocidad a la que comunicamos informacion depende de:  $H(X)$ ,  $H(Y)$  y la relacion de  $X$  e  $Y$ .

y para comunicar tanto como sea posible por un canal consideraremos debemos tener  $H(X)$  y  $H(Y)$  altas y por otro lado  $H(Y)$  baja ( $= H(Y|X)$ )



Número de posibles símbolos en la salida,  $\leq 2^{H(X)}$

por cada símbolo de entrada podríamos tener hasta  $2^{H(Y|X)}$  posibles salidas en  $\Sigma$

$$P = \left( \begin{array}{c|c} p(x_1, y_1) & p(x_n, y_1) \\ \hline p(x_1, y_2) & \vdots \\ \hline p(x_1, y_m) & p(x_n, y_m) \end{array} \right) \xrightarrow{\sum} P(Y=y_1)$$

$$\xrightarrow{\sum} P(Y=y_2)$$

$$\xrightarrow{\sum} P(Y=y_m)$$

$$\xrightarrow{\sum} P(X=x_1)$$

$$\xrightarrow{\dots}$$

$$\xrightarrow{p(x_1, y_1) \cdot P(X=x_1) \cdot P(Y=y_1)}$$

$$\xrightarrow{p(x_1, y_2) \cdot P(X=x_1) \cdot P(Y=y_2)}$$

$$\xrightarrow{\dots}$$

$$\boxed{\text{Nota: VER VÍDEO ADICIONAL DE ESTA SESIÓN}}$$

De cada uno de los términos se ven a hacer el logaritmo  
p.ej:  $\log\left(\frac{p(x_1, y_1)}{P(X=x_1) \cdot P(Y=y_1)}\right)$ , y lo multiplico por el valor del numerador,  $p(x_1, y_1) \cdot \log\left(\frac{p(x_1, y_1)}{P(X=x_1) \cdot P(Y=y_1)}\right) + \dots +$  y sumando estos elementos de  $P$  → su sum →  $I(X,Y)$

3.3 Sesión P3

$I(X,Y) \rightarrow b/t/s.$

### 3.3 CAPACIDAD DE UN CANAL

