

MUTUA INFORMAZIONE CONDIZIONATA

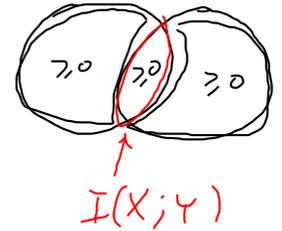
X, Y, Z v.a. ($\in \mathcal{X}, \mathcal{Y}, \mathcal{Z}$)

$$I(X; Y) = D(p_{XY} \parallel p_X \cdot p_Y)$$

$$0 \leq I(X; Y | Z) \stackrel{\text{def}}{=} \mathbb{E}_{Z \sim P_Z} [D(p_{XY|Z} \parallel p_{X|Z} \cdot p_{Y|Z})]$$

$$= \sum_{x \in \mathcal{X}, y \in \mathcal{Y}, z \in \mathcal{Z}} p(x, y, z) \log \frac{p(x, y | z)}{p(x | z) p(y | z)}$$

$$= \mathbb{E}_{\substack{(X, Y, Z) \\ \sim P_{XYZ}}} \left[\log \frac{p(X, Y | Z)}{p(X | Z) p(Y | Z)} \right]$$



$H(X|Y)$ vs $H(X)$?

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

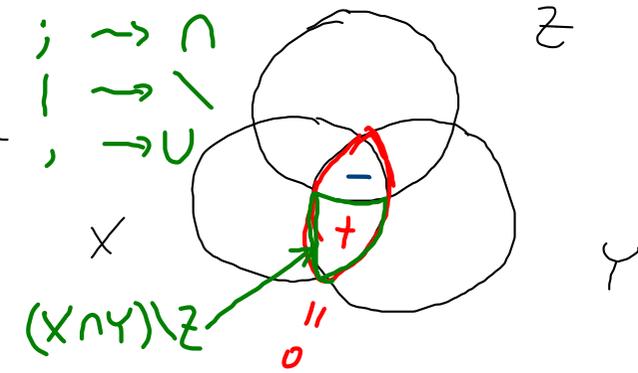
→ In particolare, se $H(X) = 0$, allora $H(X|Y) = 0$

$I(X; Y | Z)$ vs $I(X; Y)$?

Si possono definire v.a. X, Y, Z tali che:

valga simultaneamente $I(X; Y | Z) > 0$ e $I(X; Y) = 0$

Oppure tali che: $I(X; Y | Z) = 0$ e $I(X; Y) > 0$



Entropie di funzioni (deterministiche) di una v.a.

Sia X una v.a. e $f: \mathcal{X} \rightarrow \mathcal{Y}$ una funzione (deterministica)

Qual è il legame tra $H(X)$ e $H(f(X))$?

Per la regola della catena,

$$H(X, f(X)) \stackrel{\leftarrow}{=} H(X) + \cancel{H(f(X)|X)} = H(X)$$

D'altra parte, $H(X, f(X)) = H(f(X)) + H(X|f(X))$

$$\Rightarrow H(X) = H(f(X)) + \underbrace{H(X|f(X))}_{\geq 0} \geq H(f(X)) \quad \text{QED}$$

(con uguaglianza se e solo se f è biettiva)

ENTROPIA DI UNA SEQUENZA DI V.A. (V.A. VETTORIALI)

sequenza di n
v.a.

$$\rightarrow X^n = (X_1, X_2, \dots, X_n) \in \mathcal{X}^n = \underbrace{\mathcal{X} \times \mathcal{X} \times \dots \times \mathcal{X}}_{n \text{ volte}}$$

$$H(X^n) = H(X_1, X_2, \dots, X_n) = - \sum_{\vec{x} \in \mathcal{X}^n} p(\vec{x}) \log p(\vec{x})$$

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

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

Regola della catena generalizzata:

$$H(X^n) = H(X_1, \dots, X_n) = \sum_{i=1}^n H(X_i | X_1, X_2, \dots, X_{i-1})$$

$$= H(X_1) + H(X_2|X_1) + H(X_3|X_1, X_2) + \dots + H(X_n|X_1, \dots, X_{n-1})$$

n=2 ↗ ↘

Dim. Per induzione. Banale per $n=1$. In generale, se $n > 1$, ipotesi induttiva per $n-1$

$$H(\underbrace{(X_1, \dots, X_{n-1})}_{\text{regola della catena "semplice"}}, X_n) = \underbrace{H(X_1, \dots, X_{n-1})}_{\text{regola della catena "semplice"}} + H(X_n | X_1, X_2, \dots, X_{n-1}) = \sum_{i=1}^{n-1} H(X_i | X_1, \dots, X_{i-1}) + H(X_n | X_1, \dots, X_{n-1})$$

QED.

Corollario . $H(X^n) = H(X_1, \dots, X_n) \leq \sum_{i=1}^n H(X_i)$

Dim. $H(X^n) = \sum_{i=1}^n \underbrace{H(X_i | X_1, \dots, X_{i-1})}_{\text{Ciascuno di questi termini è al più } H(X_i)} \leq \sum_{i=1}^n H(X_i).$

SEQUENZE DI V.A. E CONDIZIONAMENTO

Prop. $H(Y^n | X^n) = H(Y_1, \dots, Y_n | X^n) = \sum_{i=1}^n H(Y_i | X^n, Y_1, Y_2, \dots, Y_{i-1})$

→ (a) $\leq \sum_{i=1}^n H(Y_i | X_i)$

→ (b) Inoltre, nella disug. (a) ho uguaglianza se e solo se

$$p(\vec{y} | \vec{x}) = \prod_{i=1}^n p(y_i | x_i) \quad \text{per ogni } n\text{-pla } \vec{x} \text{ e } n\text{-pla } \vec{y}$$

Dim. La parte (a) segue dalle regole della catena generalizzata:

$$H(Y^n | X^n) = \sum_i H(Y_i | \underbrace{X^n, Y_1, \dots, Y_{i-1}}_{\text{tolgo il condizionamento di tutte queste v.a. tranne } X_i}) \leq \sum_{i=1}^n H(Y_i | X_i)$$

La parte (b) si può dimostrare esplicitando le definizioni di $H(Y^n | X^n)$ e $\sum_i H(Y_i | X_i)$

Per esempio, quando $n=2$, si può verificare

$$H(Y^2 | X^2) = H(Y_1, Y_2 | X_1, X_2)$$

? ↙

$$= \sum_{x_1 \in X, x_2 \in X, y_1 \in Y, y_2 \in Y} \underbrace{p(x_1, x_2, y_1, y_2)}_{\geq 0} \left[\underbrace{-\log p(y_1, y_2 | x_1, x_2)}_{\geq 0} \right]$$

$\sum_{i=1}^2 H(Y_i | X_i) = H(Y_1 | X_1) + H(Y_2 | X_2) =$ (applicando la definizione e riarrangiando)

$$= \sum_{x_1, x_2 \in X, y_1, y_2 \in Y} \underbrace{p(x_1, x_2, y_1, y_2)}_{\geq 0} \left[\underbrace{-\log(p(y_1 | x_1) \cdot p(y_2 | x_2))}_{\geq 0} \right]$$

Per avere lo stesso valore, devo avere $p(y_1, y_2 | x_1, x_2) = p(y_1 | x_1) \cdot p(y_2 | x_2)$
per ciascuna coppia (x_1, x_2) e (y_1, y_2)

↗

Prop. (Fabris teorema 2.4) : Se le v.a. X_1, \dots, X_n sono tra loro indipendenti,
 allora

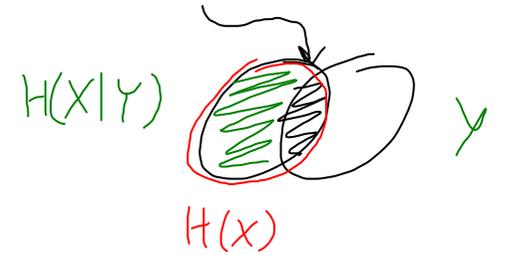
$$I(X^n; Y^n) \geq \sum_{i=1}^n I(X_i; Y_i)$$

Dim. $I(X^n; Y^n) = H(X^n) - H(X^n | Y^n)$

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

le X_i sono indep.

$$\rightarrow = \sum_{i=1}^n H(X_i) - H(X^n | Y^n)$$



Per la parte (a)
 delle prop.
 precedente

$$\rightarrow \geq \sum_{i=1}^n H(X_i) - \sum_{i=1}^n H(X_i | Y_i)$$

$$= \sum_{i=1}^n \underbrace{(H(X_i) - H(X_i | Y_i))}_{I(X_i; Y_i)} = \sum_{i=1}^n I(X_i; Y_i) \quad \text{QED.}$$

Prop. (Fabris teorema 2.5)

→ Se $p(\vec{y} | \vec{x}) = \prod_{i=1}^n p(y_i | x_i)$ (per ogni n -pla \vec{x} e n -pla \vec{y})

allora $I(X^n; Y^n) \leq \sum_{i=1}^n I(X_i; Y_i)$.

Dim. $I(X^n; Y^n) = H(Y^n) - H(Y^n | X^n) =$

Per la parte (b)
della prop.
precedentemente viste

$$= H(Y^n) - \sum_{i=1}^n H(Y_i | X_i)$$

$$\leq \sum_{i=1}^n H(Y_i) - \sum_{i=1}^n H(Y_i | X_i)$$

$$= \sum_{i=1}^n \underbrace{(H(Y_i) - H(Y_i | X_i))}_{I(X_i; Y_i)} = \sum_{i=1}^n I(X_i; Y_i)$$

QED

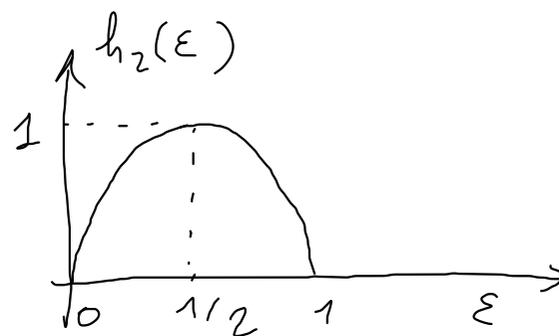
Disuguaglianza di Fano.

Siano X , \hat{X} due v.a. sullo stesso alfabeto $\mathcal{X} = \{x_1, \dots, x_K\}$

(pensiamo a \hat{X} come ad una stima di X)

Se $\varepsilon \stackrel{\text{def}}{=} \Pr[X \neq \hat{X}]$ è la prob. che la stima errata

allora: $H(X|\hat{X}) \leq h_2(\varepsilon) + \varepsilon \log(K-1)$.



$$h_2(\varepsilon) = -\varepsilon \log \varepsilon - (1-\varepsilon) \log(1-\varepsilon)$$