

Teoria dell'Informazione

Simone Alessandro Casciaro 15 Novembre 2024

Lezione 11: Esercizi sul Canale

In questa lezione, non sarà presente alcuna nozione teorica. Ci focalizzeremo sull'eseguire alcuni esercizi per calcolare la capacità del canale, come definito nella Lezione 10.

$$C = egin{cases} \max_{p(x)} I(X,Y) \ \max_{p(x)} H(X) - H(X|Y) \ \max_{p(x)} H(Y) - H(Y|X) \end{cases}$$

Esercizi

Esercizio 1

Sia $\mathbb{X} = \{0,1\}$ e $\mathbb{Y} = \{0,1,2,3\}$ e sia la matrice di canale

Calcolare C

Dalla matrice \mathbb{P} , notiamo che una volta ricevuto il valore di Y, è possibile ricavare direttamente quello di X. Dunque, H(X|Y)=0.

$$C = \max_{p(x)} H(X) - H(X|Y) = \max_{p(x)} H(X)$$

Dato che X è una variabile aleatoria bernoulliana $(\mathbb{X}=\{0,1\})$, l'entropia viene massimizzata quando $p=\frac{1}{2}$ e, in quel caso, H(X)=1. Dunque,

$$C = 1$$

Esercizio 2

Sia $\mathbb{X} = \{0,1,2\}$ e $\mathbb{Y} = \{0,1,2\}$ e sia la matrice di canale

$$\mathbb{P}=egin{array}{c|cccc} 0 & 1 & 2 \ \hline 0 & 0.5 & 0.5 & 0 \ 1 & 0 & 0.5 & 0.5 \ 2 & 0.5 & 0 & 0.5 \ \hline \end{array}$$

Calcolare C

Tramite la matrice di canale \mathbb{P} , ci accorgiamo che indipendentemente dal valore che assume X, abbiamo due possibili valori per Y, entrambi con probabilità $\frac{1}{2}$. Dunque, $H(Y|X=i)=H(Y|X=j) \quad \forall i,j$

Calcoliamo, ad esempio, H(Y|X=0)

$$H(Y|X=0) = \sum_{y \in \mathbb{Y}} p(y|X=0) \log rac{1}{p(y|X=0)} = rac{1}{2} \log 2 + rac{1}{2} \log 2 + 0 = 1$$

Possiamo ora calcolare H(Y|X)

$$H(Y|X) = \sum_{x \in \mathbb{X}} p(x) * H(Y|X = x) = \sum_{x \in \mathbb{X}} p(x) * 1 = 1$$

$$C = \max_{p(x)} H(Y) - H(Y|X) = \max_{p(x)} H(Y) - 1$$

Massimizzare H(Y)-1 è la stessa cosa di massimizzare H(Y)

Come nell'esercizio 1, l'entropia viene massimizzata quando Y assume una distribuzione uniforme. Tuttavia, non possiamo scegliere la distribuzione di probabilità di Y, ma solo quella di X. Proviamo, per intuito, a scegliere X con una distribuzione di probabilità uniforme e calcoliamo $p(y_i)$

$$egin{align} p(y_j) &= \sum_{y \in \mathbb{Y}} p(x_i, y_j) \ &= \sum_{y \in \mathbb{Y}} p(y_j | x_i) p(x_i) \ &= \sum_{y \in \mathbb{Y}} p(y_j | x_i) * rac{1}{3} = rac{1}{2} * rac{1}{3} + rac{1}{2} * rac{1}{3} + 0 * rac{1}{3} \ &= rac{1}{3} \ \end{aligned}$$

Notiamo che $p(y_j)$ è un valore costante indipendente da j, dunque Y ha una distribuzione uniforme.

$$H(Y) = \sum_{y \in \mathbb{Y}} p(y) \log \frac{1}{p(y)} = \sum_{y \in \mathbb{Y}} \frac{1}{3} \log 3 = 3 \left(\frac{1}{3} \log 3\right) = \log 3$$

Dunque,

$$C = \log 3 - 1$$

Esercizio 3

Sia $\mathbb{X} = \{0,1\}$ e $\mathbb{Y} = \{0,1\}$ e sia la matrice di canale

Calcolare C

Cominciamo dal calcolare H(Y | X)

$$H(Y|X=0) = \mathbb{P}(y=0|x=0)\log\frac{1}{\mathbb{P}(y=0|x=0)} + \mathbb{P}(y=1|x=0)\log\frac{1}{\mathbb{P}(y=1|x=0)}$$

$$= (1-\alpha)\log\frac{1}{1-\alpha} + \alpha\log\frac{1}{\alpha}$$

$$= H(B)$$

$$H(Y|X=1) = \mathbb{P}(y=0|x=1)\log\frac{1}{\mathbb{P}(y=0|x=1)} + \mathbb{P}(y=1|x=1)\log\frac{1}{\mathbb{P}(y=1|x=1)}$$
 $= \alpha\log\frac{1}{\alpha} + (1-\alpha)\log\frac{1}{1-\alpha}$
 $= H(B)$

In entrambi i casi, otteniamo l'entropia di una variabile aleatoria bernoulliana B di parametro α .

$$H(Y|X) = \mathbb{P}(x=0)H(Y|X=0) + \mathbb{P}(x=1)H(Y|X=1)$$

$$= p * H(B) + (1-p)H(B)$$

$$= H(B) + (p+1-p)$$

$$= H(B)$$

Come nell'esercizio precedente, supponiamo di avere X uniforme e vediamo se otteniamo una distribuzione uniforme per Y

$$\mathbb{P}(Y = 0) = (1 - \alpha)\mathbb{P}(X = 0) + \alpha * \mathbb{P}(X = 1) = (1 - \alpha)\frac{1}{2} + \alpha * \frac{1}{2} = \frac{1}{2}$$

$$\mathbb{P}(Y = 1) = \alpha * \mathbb{P}(X = 0) + (1 - \alpha) * \mathbb{P}(X = 1) = \alpha * \frac{1}{2} + (1 - \alpha)\frac{1}{2} = \frac{1}{2}$$

Dato che le due probabilità sono uguali indipendentemente da α , Y è uniforme e dunque, essendo una bernoulliana, ha entropia uguale a 1.

Ricapitolando, $C = \max_{p(x)} H(Y) - H(Y|X)$ e dunque

$$C = 1 - H(B)$$

Esercizio 4

Sia $\mathbb{X} = \{0,1\}$ e $\mathbb{Y} = \{0,1,e\}$ e sia la matrice di canale

Calcolare C

Calcolando H(Y|X), ci accorgiamo che siamo nella stessa situazione dell'esercizio precedente.

Dunque H(Y|X)=H(B) dove B è una variabile aleatoria bernoulliana di parametro lpha

Consideriamo una nuova variabile aleatoria bernoulliana Z definita in questo modo:

$$Z = \begin{cases} 1 & Y = e \\ 0 & Y \neq e \end{cases}$$

Sfruttando la definizione di Entropia Congiunta, sappiamo che

$$egin{cases} H(Y,Z) = H(Y) + H(Z|Y) \ H(Y,Z) = H(Z) + H(Y|Z) \end{cases} \implies H(Y) = H(Z) + H(Y|Z) - H(Z|Y)$$

Z è dipendente da Y, dunque H(Z|Y)=0

Vogliamo calcolare H(Z), ma prima ci serve calcolare $\mathbb{P}(Z=1)$ e $\mathbb{P}(Z=1)$

$$\mathbb{P}(Z=1) = \mathbb{P}(Z=1|X=0)\mathbb{P}(X=0) + \mathbb{P}(Z=1|X=1)\mathbb{P}(X=1)$$
$$= \alpha p + \alpha (1-p)$$
$$= \alpha (p+1-p)$$
$$= \alpha$$

Di conseguenza, $\mathbb{P}(Z=0)=1-lpha$ Ora calcoliamo H(Z)

$$H(Z) = \mathbb{P}(Z=0) \log \frac{1}{\mathbb{P}(Z=0)} + \mathbb{P}(Z=1) \log \frac{1}{\mathbb{P}(Z=1)}$$

$$= \alpha \log \frac{1}{\alpha} + (1-\alpha) \log \frac{1}{1-\alpha}$$

$$= H(B)$$

Infine, calcoliamo H(Y | Z)

$$H(Y|Z) = H(Y|Z = 0)\mathbb{P}(Z = 0) + H(Y|Z = 1)\mathbb{P}(Z = 1)$$

= $H(X) * (1 - \alpha) + 0 * \alpha$
= $H(X) * (1 - \alpha)$

Quando Z=0, Y si comporta esattamente come X, per questo H(Y|Z=0)=H(X)

Mettendo insieme tutti i pezzi,

$$C=\max_{p(x)}H(B)+H(X)*(1-lpha)-H(B)=\max_{p(x)}H(X)*(1-lpha)$$

L'entropia massima per X, dato che è bernoulliana, è 1 quando $p=\frac{1}{2}$, dunque

$$C = 1 - \alpha$$