

1) Che cosa sono i criteri di clustering? Fare un esempio.

Pag. 4-5 delle dispense "Clustering"

2) Come opera un livello di pooling in una CNN?

Pag. 16 delle dispense "Deep Learning"

3) Nell'ambito dell'apprendimento automatico cosa si intende per generalizzazione e overfitting?

Pag. 22- 23 delle dispense "Fondamenti"

4) Qual è l'obiettivo di una tecnica di regressione?

Pag. 2 delle dispense "Regressione"

5) Un multiclassificatore, composto da 3 classificatori combinati a livello di decisione utilizzando Borda count come tecnica di fusione, viene utilizzato per riconoscere pattern appartenenti a 4 classi. Nella tabella seguente sono riportati i ranking restituiti dai singoli classificatori (C_i) dati in input 3 diversi pattern (p_j). Completare la tabella nell'ipotesi che alla prima classe siano assegnati 10 punti, alla seconda 7, alla terza 5 e alla quarta 2.

	C_1				C_2				C_3			
p_1	4	2	1	3	2	4	1	3	1	4	2	3
p_2	1	2	3	4	1	3	2	4	2	1	3	4
p_3	3	2	4	1	2	4	3	1	3	2	1	4

	Punteggi Classi				Classe scelta
	1	2	3	4	
p_1	20	22	6	24	4
p_2	27	22	17	6	1
p_3	9	24	25	14	3

6) Data un rete neurale MLP a 3 livelli con bias composta da:

- 6 neuroni di Input
- 8 neuroni Intermedi
- 5 neuroni di Output

Calcolare, motivandone la risposta, il numero di pesi totale.

Svolgimento

Nel caso di una rete neurale MLP il numero di pesi è pari al numero di connessioni presenti. Il numero di connessioni (e quindi di pesi) presenti tra due livelli consecutivi (i e $i + 1$) si può calcolare come il prodotto del numero di neuroni del livello i per il numero di neuroni del livello $i + 1$. Nel caso dell'utilizzo del bias, il numero di neuroni di ogni livello i dovrà essere incrementato di uno.

Pertanto il numero totale di pesi sarà pari a: $(6 + 1) \cdot 8 + (8 + 1) \cdot 5 = 101$.

7) Date due distribuzioni multinormali identificate dai seguenti parametri:

$$\begin{aligned} \mu_0 &= \begin{bmatrix} 10,90 \\ -0,43 \end{bmatrix} & \mu_1 &= \begin{bmatrix} 2,87 \\ 2,90 \end{bmatrix} \\ \Sigma_0^{-1} &= \begin{bmatrix} 1,53 & 1,27 \\ 1,27 & 1,61 \end{bmatrix} & \Sigma_1^{-1} &= \begin{bmatrix} 0,41 & -0,14 \\ -0,14 & 0,35 \end{bmatrix} \\ |\Sigma_0| &= 1,170996 & |\Sigma_1| &= 8,005816 \\ P(w_0) &= 0,55 & P(w_1) &= 0,45 \end{aligned}$$

Nell'ipotesi dell'impiego di un classificatore di Bayes multinormale, calcolare per il punto $x = \begin{bmatrix} 7,05 \\ 0,96 \end{bmatrix}$:

le densità di probabilità condizionali;

- le probabilità a posteriori;
- l'indice della classe restituita in output.

Si ricorda che la densità di probabilità, nel caso della distribuzione multinormale è:

$$p(x) = \frac{1}{(2\pi)^{\frac{d}{2}} \cdot |\Sigma|^{\frac{1}{2}}} \cdot e^{-\frac{1}{2} \cdot (x-\mu)^t \cdot \Sigma^{-1} \cdot (x-\mu)}$$

Svolgimento

$$\mathbf{x} - \boldsymbol{\mu}_0 = \begin{bmatrix} 7,05 \\ 0,96 \end{bmatrix} - \begin{bmatrix} 10,90 \\ -0,43 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -3,85 \\ 1,39 \end{bmatrix}$$

$$p(\mathbf{x}|w_0) = \frac{1}{2\pi \cdot \sqrt{1,170996}} \cdot e^{-\frac{1}{2} \begin{bmatrix} -3,85 & 1,39 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1,53 & 1,27 \\ 1,27 & 1,61 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} -3,85 \\ 1,39 \end{bmatrix}}$$

$$\begin{bmatrix} 1,53 & 1,27 \\ 1,27 & 1,61 \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} -3,85 \\ 1,39 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1,53 \cdot (-3,85) + 1,27 \cdot 1,39 \\ 1,27 \cdot (-3,85) + 1,61 \cdot 1,39 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -4,1252 \\ -2,6516 \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} -3,85 & 1,39 \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} -4,1252 \\ -2,6516 \end{bmatrix} = (-3,85) \cdot (-4,1252) + 1,39 \cdot (-2,6516) = 12,196296$$

$$p(\mathbf{x}|w_0) = 0,147076 \cdot e^{-\frac{12,196296}{2}} = 0,000330 \text{ (Densità di probabilità condizionale di } \mathbf{x} \text{ data } w_0)$$

$$\mathbf{x} - \boldsymbol{\mu}_1 = \begin{bmatrix} 7,05 \\ 0,96 \end{bmatrix} - \begin{bmatrix} 2,87 \\ 2,90 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 4,18 \\ -1,94 \end{bmatrix}$$

$$p(\mathbf{x}|w_1) = \frac{1}{2\pi \cdot \sqrt{8,005816}} \cdot e^{-\frac{1}{2} \begin{bmatrix} 4,18 & -1,94 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 0,41 & -0,14 \\ -0,14 & 0,35 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 4,18 \\ -1,94 \end{bmatrix}}$$

$$\begin{bmatrix} 0,41 & -0,14 \\ -0,14 & 0,35 \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} 4,18 \\ -1,94 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0,41 \cdot 4,18 + (-0,14) \cdot (-1,94) \\ (-0,14) \cdot 4,18 + 0,35 \cdot (-1,94) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1,9854 \\ -1,2642 \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} 4,18 & -1,94 \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} 1,9854 \\ -1,2642 \end{bmatrix} = 4,18 \cdot 1,9854 + (-1,94) \cdot (-1,2642) = 10,75152$$

$$p(\mathbf{x}|w_1) = 0,056249 \cdot e^{-\frac{10,75152}{2}} = 0,000260 \text{ (Densità di probabilità condizionale di } \mathbf{x} \text{ data } w_1)$$

$$p(\mathbf{x}) = 0,000330 \cdot 0,55 + 0,000260 \cdot 0,45 = 0,000299 \text{ (Densità di probabilità assoluta dato } \mathbf{x})$$

$$p(w_0|\mathbf{x}) = \frac{0,000330 \cdot 0,55}{0,000299} = 0,608 \text{ (Probabilità a posteriori di } w_0 \text{ dato } \mathbf{x})$$

$$p(w_1|\mathbf{x}) = \frac{0,000260 \cdot 0,45}{0,000299} = 0,392 \text{ (Probabilità a posteriori di } w_1 \text{ dato } \mathbf{x})$$

Indice della classe restituita: **0**