

Question 1:

1). Vrai

• Vrai

• Faux

• Faux

• Vrai

• Vrai

2) La différence entre génératif et discriminant c'est que :

- le modèle génératif définit un modèle pour la distribution de la probabilité $p(x|y)$ et permet de générer de nouveaux.
- alors que le modèle discriminant définit la probabilité $p(y|x)$ et permet par la suite de différencier les classes.

Exemples:

Génératif : classifieur naïf Bayes.

Discriminatif : Régression logistique.

3)a - 1^{ère} image de la fig 2

* Les modèles fit les données et les différents modèles ont d'écart

- biais faible

- variance élevée

2^{ème} image de la fig 2

* Les modèles ne fit pas et les modèles sont confondus

- biais élevé

- variance faible.

b - En augmentant λ , on peut réduire la variance et augmenter le biais, donc:

$\lambda = 1^{\text{re}}$ correspond à 8^{ème} figure et $\lambda = 1 \times 10^{-4}$ correspond à 1^{ère} figure.

Question 2 :

Ezzahra Nouhaila

1) • Vrai

• Faux

• Vrai

• Vrai

• Faux

3) a - On cherche $Z_{(x)}^{(3)}$

$$a_1^{(3)} = w_{11}^{(3)} Z_1^{(2)} + w_{12}^{(3)} Z_2^{(2)} + w_{10}^{(3)}$$

$$\text{donc } Z_1^{(3)} = 6 (w_{11}^{(3)} Z_1^{(2)} + w_{12}^{(3)} Z_2^{(2)} + w_{10}^{(3)})$$

4) a - On pose:

$$p(t(x) = 1|x) = \delta(a_{\text{out}})$$

$$\& p(t(x) = 0|x) = 1 - \delta(a_{\text{out}})$$

$$\text{donc on a: } L(\beta) = -t^{(x)} \log(\delta(a_{\text{out}})) - \beta(1-t^{(x)}) \log(1-\delta(a_{\text{out}}))$$

$$b - \delta^{(4)} = \delta_{\text{out}} = \frac{\partial L}{\partial a_{\text{out}}} = \delta(a_{\text{out}}) - t^{(x)}$$

c - Équation de la backpropagation :

$$\delta_i^{(l-1)} = \sum_{j=1}^{N(l)} \delta_j^{(l)} w_{ji}^{(l)} \delta'(a_i^{(l)})$$

* Pour $K=3$

$$\delta_1^{(3)} = \delta_1^{(4)} w_{11}^{(4)} \delta'(a_1^{(3)})$$

$$\delta_2^{(3)} = \delta_1^{(4)} w_{12}^{(4)} \delta'(a_2^{(3)})$$

* Pour $K=2$

$$\delta_1^{(2)} = \delta_1^{(3)} w_{11}^{(3)} \delta'(a_1^{(2)}) + \delta_2^{(3)} w_{21}^{(3)} \delta'(a_1^{(2)})$$

$$\delta_2^{(2)} = \delta_1^{(3)} w_{12}^{(3)} \delta'(a_2^{(2)}) + \delta_2^{(3)} w_{22}^{(3)} \delta'(a_2^{(2)})$$

$$d - \frac{\partial L}{\partial w_{12}^{(2)}} = \delta_1^{(2)} Z_2^{(1)}$$

Eigentl. Neuronala

$$= \delta_1^{(3)} w_{11}^{(3)} \delta'(a_1^{(2)}) + \delta_2^{(3)} w_{21}^{(3)} \delta'(a_1^{(2)}). Z_2^{(1)}$$