2) RNN 3) CNN

Apprentissage Automatique en Langues

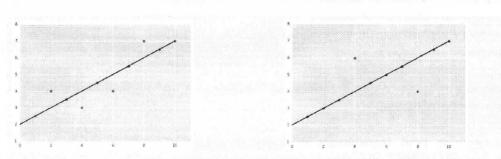
Examen 2018/19 - M2 ATAL - 1h20 Documents non autorisés

Le barême est donné à titre indicatif et peut subir éventuellement quelques modifications.

Exercice 1: (6 pts)

1.2 Répondez en quelques lignes aux questions suivantes :

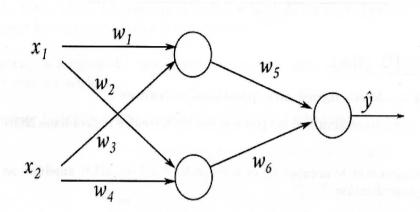
- Pourquoi un perceptron simple n'est pas capable de résoudre le problème XOR
- Est-ce-que l'augmenter le nombre de couche caché dans un MLP améliore sa capacité de généralisation ?
 - C'est quoi le risque d'utiliser le corpus de test pour optimiser les hyperparamètres d'un réseau de neurones ?
 - Expliquer pourquoi on peut considérer le *dropout* comme un régularisateur dans un réseau de neurones
 - C'est quoi le problème qu'on peux avoir avec un *learning rate* très grand ? Comment on peux détecter ça ?
 - Quelle est la différence principale entre la régularisation L1 et L2? En vous appuyant sur les formules du L1 et L2, expliquez comment elles interviennent dans la modification des poids d'un réseau de neurones?
 - Lequel des deux ensembles de données présentés dans les graphes suivants a l'erreur quadratique moyenne la plus élevée ? Justifiez votre réponse.



^{3) •} De quelle taille serait le résultat de la convolution d'une image RVB (3 canaux) de taille 12x12 pixels par un filtre (kernel) de taille 4x4 avec un padding de taille 2 et un pas (stride) de 2? — Vous pouvez vous aider d'un schéma explicatif.

Exercice 2 (5 pts)

Soit un ensemble de N triplets $\{(x_{i1}, x_{i2}, y_i)\}, 1 \leq i \leq N$, l'objectif est de concevoir un modèle pour prédire y_i étant donné les attributs x_{i1} et x_{i2} de chaque entrée x_i . Pour ce faire, nous utilisons le réseau de neurones suivant :



Dans ce modèle $w_1, ..., w_6$ sont les paramètres que le modèle doit apprendre. La fonction d'activation (non linéaire) est définie par (q est un hyperparamètre qui à définir avant de lancer l'apprentissage) :

$$f(z) = \begin{cases} (z + |z|)^q & si \quad z \ge 0 \\ (z - |z|)^q & sinon \end{cases}$$

L'erreur du réseau est calculée avec :

$$E = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^{N} (y - \hat{y})^2$$

- ${\bf 3.1}$ Écrivez le gradient de la fonction d'erreur E par rapport à tous les paramètres w_i en utilisant le théorème de dérivation des fonctions composées.
- ${\bf 3.2}$ Décrivez l'algorithme de la rétro-propagation du gradient pour l'estimation de paramètres.
- **3.3** Lorsque q = 1, est-ce-que le modèle est équivalent à une régression linéaire ? Expliquez votre réponse.
- **3.4** Est-ce-qu'on peut transformer le réseau de neurones proposé ci-dessus en un réseau équivalent mais plus simple (sans couche cachée) dans le cas où q=1. **Justifiez votre réponse**.

Exercice 3 (3 pts)

Nous nous intéressons ici à la minimisation de la fonction : $\mathbf{f}(x,\,y) = 4x^2 - 4xy + 2y^2$

a) Calculer

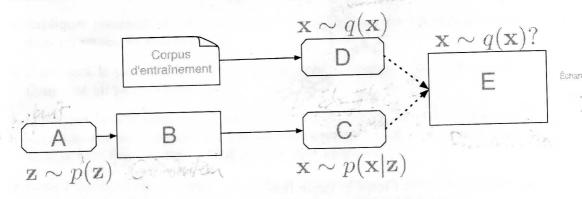
$$\frac{\partial f}{\partial x} \tag{1}$$

$$\frac{\partial f}{\partial y} \tag{2}$$

 $(x^0, y^0) = (2, 3)$ et $\alpha = 0.1$

Exercice 4 (3 pts)

Voici le schéma de principe d'un GAN



4.1 À quoi correspondent A, B, C, D et E dans le schéma de principe.

b) Appliquer l'algorithme de descente du gradient (deux itérations) avec

4.2 Expliquez le fonctionnement d'un GAN.