Your Paper

You

January 1, 2017

1 Objectif

Le but principal de ce tp est d'implementer un réseau de neurones multi-couches afin de classifier les images de la base MNIST.

2 Etapes

Les étapes de ce tp sont:

1. Implémenter la fonction sigmoide et sa derivé pour l'activation (somme ponderée des entrées de chaque couche sauf la dernière).

$$f(x) = \frac{1}{1 + \exp(-z)} \tag{1}$$

code:

$$\begin{array}{l} \text{limit} = 30 \\ \text{z} = \text{np.clip}\left(\text{z}, -\text{limit}, \text{limit}\right) \\ \text{y= } 1/(1 + \text{np.exp}(-\text{z})) \\ \text{yp= } y * (1 - y) \\ \text{return } y, yp \end{array}$$

2. Implementer la fonction forward

$$y_1 = activation(w_0.w_0^t + b_0)yp_1 = laderivedey$$
 (2)

code:

$$\begin{array}{ll} \textbf{for} & i & \textbf{in} & \textbf{range} \, (\, \textbf{len} \, (W) \, - 1) \colon \\ & F \, , Fp \, = \, act \, _func \, (W[\, i \,] \, . \, dot \, (Y[\, i \,]) \, + \, B[\, i \,]) \\ & Y \, . \, append \, (F) \\ & Yp \, . \, append \, (Fp) \end{array}$$

$$Y. append(W[-1]. dot(Y[-1]) + B[-1])$$

return Y, Yp

3. Implementer la fonction backward

$$grad_{l}ayer = (W_{k}^{t}.gradB_{k})gradB_{k-1} = grad_{l}ayer * Yp_{k-1}$$
(3)

code:

```
\begin{array}{lll} {\rm gradB} = [\,{\rm error}\,] \\ {\rm for} & {\rm i} & {\rm in} & {\rm reversed} & ({\rm range}(1\,,\,\,{\rm len}(W))) \colon \\ & \#print & i \\ & {\rm gradB.insert}\,(0\,,{\rm np.multiply}\,({\rm np.dot}\,(W[\,i\,].T,{\rm gradB}\,[0])\,,{\rm Yp}[\,i\,-1])) \\ {\rm return} & {\rm gradB} \end{array}
```

4. Implementer la fonction update

$$w_{new} = w - \alpha.delta_w \tag{4}$$

code:

```
\begin{array}{ll} \textbf{for } k \ \textbf{in } \ \textbf{range}(\textbf{len}(W)) \colon \\ & \text{grad\_w} = \text{np.dot}(\text{gradB[k]}, Y[k].T)/\text{batch\_size} \\ & \text{grad\_b} = \text{np.sum}(\text{gradB[k]}, \ axis=1)/\text{batch\_size} \\ & W[k] = \text{updateParams}(W[k], \text{grad\_w}, \ eta) \\ & B[k] = \text{updateParams}(B[k], \text{grad\_b.reshape}(-1,1), \ eta) \\ & \text{grad} \ b. \ shape \end{array}
```

3 Résultats

On note que le n epoch = 100 et le batch size = 500:

Paramètres	train accuracy	20% validation accuracy
eta = 1 et arch [100]	0.99782	0.9778
eta = 1 et arch [100,100]	0.9997	0.9789
eta = 0.1 et arch [100]	0.94772	0.9531
eta = 0.1 et arch [100,100]	0.94974	0.9537

On remarque que plus le nombre des couches est elevé les résultats sont meilleur également quand le pas est elevevé on converge vite.

4 Difficultés rencontrés

La première difficulté réside dans la manipulation des matrices et listes mais j'en ai pu surmonter grâce à la documentation de numpy. Egalement la fonction update j'ai trouver des problèmes dans l'implémentation car je ne savais pas que j'aurais besoin de la fonction updateParams().