FAA partie 1

Matthieu Caron

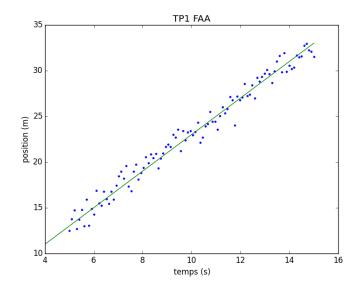
 $March\ 19,\ 2016$

0.1 TP 1 : Calcul de performance

Voici les différents résultats obtenus avec les différentes mesures de performance.

 $J_{abs} = 0.73987984094$ $J_{l1} = 0.0896787983772$ $J_{l2} = 0.804228687838$ $J_{l\infty} = 2.51624302238$

Figure 1: Comparaison entre 2 * x + 3 et les points générés



0.2 TP 2 : Moindres Carrés

Les valeurs qui ont permis de générer les points sont 2 et 3 mais il existe un meilleur vecteur teta pour aproximer les points obtenus. Comme la fonction est une fonction linéaire on peut l'approximer avec les moindres carrés. Notre fonction 2*x+3 devient maintenant :

1.95293789*x + 3.59623499

Voici les résultats des mesures de performance après les moindres carrés.

 $J_{abs} = 0.727356264922$ $J_{l1} = 0.0877279862436$ $J_{l2} = 0.769619957035$ $J_{l\infty} = 2.55866627298$

35 TP1 FAA

30 y modif

25 25 20 20 15

Figure 2: Nouvelle approximation

Et enfin les différences avec les résultats du tp1.

8

 $diff(J_{abs}) = 0.0125235760181$ $diff(J_{l1}) = 0.00195081213361$ $diff(J_{l2}) = 0.0346087308024$ $diff(J_{l\infty}) = 0.0424232506015$

10

temps (s)

12

0.3 TP 3 : Descente de gradient

J'ai implémenté la descente de gradient globale qui évalue donc tout le jeu de donné avant d'apprendre et j'ai aussi implémenté la descente de gradient stochastique qui évalue une donné au hasard et apprend tout de suite après. Comme on peut l'observer sur les figures, la descente stochastique est bruité.

J'ai donc fait varier le pas d'apprentissage alpha de la forme $\alpha = \frac{1}{i*100+t}$ et voilà ce que ça donne.

0.4 TP4 : Généralisation et sur apprentissage

Figure 3: Descente de gradient globale

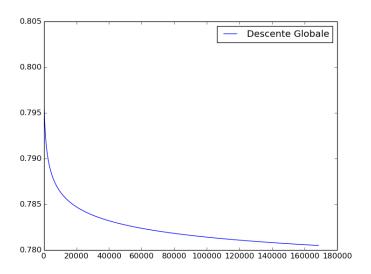
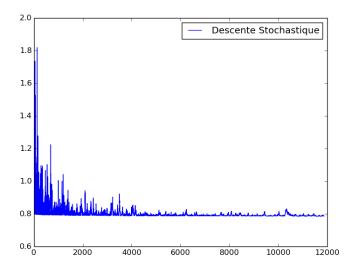


Figure 4: Descente de gradient stochastique



Abstract

Figure 5: Differents départs pour alpha

