Une image contenant ordinateur, ordinateur portable, capture d’écran, habits

Description générée automatiquement

Rapport projet

Data intelligence

ANALYSE ET RECONNAICE DE MOUVEMENT

Hélas Basile | De la programmation numérique à la Data Intelligence | 27-05-2024

A cause d’un probleme avec certains compilateurs aucun for n’a été utilisé mais que des while

# Phase 0

La phase 0 nous a servi de départ pour la phase 1. Nous avons constaté l'agencement des données, comment les récupérées, les stockées et les réécrire. Après cela, nous pouvions passer à la phase 1.

# Phase 1

Maintenant que nous avons accès à c données. Il nous faut les manipuler et les réagencée.

Notre programme commence par lire et stocker les données des sujets de l'étude. Il vérifie ensuite l'accès aux fichiers en lecture et écriture. Si les accès sont réussis, le programme traite chaque valeur de chaque ligne du fichier. Il vérifie si les valeurs sont cohérentes et les convertit en vecteurs si elles le sont. 10% des valeurs sont ensuite placées dans un fichier test. Le programme lit le fichier à l'envers pour trouver le dernier index, ce qui permet de déterminer quand les 90% des données ont été traitées et de changer le fichier destinataire sans devoir parcourir le fichier une deuxième fois. Ce processus est répété pour les 24 fichiers correspondant à chaque mouvement.

## Bis

Pour traiter les valeurs aberrantes, nous avions initialement intégré leur identification directement dans le programme principal afin de les supprimer, les considérant comme perturbatrices. Toutefois, pour éviter toute erreur, nous avons également créé un programme séparé dédié uniquement à l'identification de ces valeurs aberrantes.

# Phase 2

Une image contenant texte, capture d’écran, Police, nombre

Description générée automatiquementEn entamant la phase 2, nous avons découvert un problème avec l'agencement des vecteurs que nous avions calculés et placés dans le fichier trainSet. En raison d'une limite de taille pour les lignes dans ce fichier, les lignes contenant jusqu'à 10 000 valeurs de 13 caractères chacune étaient automatiquement mises à la ligne. Nous avons décidé de laisser les données telles quelles et de nous concentrer uniquement sur les débuts de ligne, identifiables par le numéro de mouvement et le sexe du sujet.



Nous prenons donc à chaque fois que les 600 premières valeurs suivant les données informatives des lignes. Nous créons avec ces valeurs les patterns de chaque mouvement dans le fichier fiModel.

# Phase 3

Pour cette 3 -ème phase il me fallait comparer les patterns qui représente les valeurs moyennes de chaque mouvement avec valeurs de testSet qui elles n’ont pas été utilisées dans les ‘’moyennes’’.

Une image contenant texte, Police, capture d’écran

Description générée automatiquementJ’ai donc récupéré les 600 valeurs de chaque pattern et 600 pour chaque mouvement et sujet différent (6 mouvements ayant chacun 24 sujets). Comme nous avions au préalable retirer les valeurs aberrantes. Certaines lignes déjà composé de seulement 10% de 1000 valeurs (100 valeurs loin des 600 recherchées) et des valeurs aberrantes en moins. Il a fallu remplir au fur et à mesures pour atteindre les 600 valeurs pour un même sujet et même mouvement.

Pour la partie calcul j’ai utilisé une structure pour stocker directement les résultats par chaque mouvement. Le nombre de réussite, les ratés et le nombres de fois que le mouvement à été confondu avec un autre.

## Isucces + 21 41 61 7 22 13 Fails 21 17 4 11 / Total / 24 / 24 / 24 / 24 / 24 / 24 112 129 162 191 183 | 54 Iss . 17% . 67% Attract Attract Attract Attract Attract Attract 18 11 38 88/144 Amélioration des résultats

Ce qui nous amènent au premier résultat.

Ce que nous devons déjà prendre en compte, c’est que nous avons déjà retiré les valeurs et que le collage des valeurs de testSet quand il en manquait peu avoir ‘’cassé les patterns a détecté dans testSet mais après ajustement des résultats, cela pourrait rendre plus robuste notre détection.

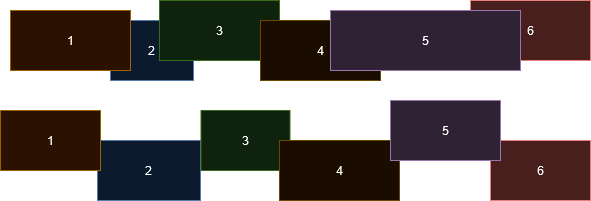
(Attract = le nombres de fois que le mouvement a été confondu avec un autre.)

(Dans la partie qui suit je parle de visibilité pour parler du nombre de fois que le programme proposé un mouvement comme réponse)

En analysant les résultats affichés, on peut en déduire que :

* Le mouvement 1 n’a que 12.5% de réussite malgré 18 attracts.
* Le 2 a peu de réussite et très peu d’attracts. On peu en déduire qu’il manque de visibilité\*.
* Le 3 par apport au autre semble moyen donc pas de conclusion.
* Le 4 presque parfait malgré ses 11 attracks. Surement un peu trop visible\*
* Le mouvement 5 est beaucoup visible avec ses 30 attracts.
* Et le 6, même conclusion que le trois.

J’ai donc pensé à ajouter un facteur qui en fonction du pattern qu’on utilise pour faire ressortir la valeur recherchée tout en écartant les mauvais patterns. Ce qui évite que les patterns ne donnes des réponses qui se trouve sur un même intervalle.



II 
21 
41 
61 
I Succes 
| 78.83% 
11 
18 
22 
18 
17 
Fails 
13 
6 
6 
7 
181/144 
/ Total 
/ 24 
/ 24 
/ 24 
/ 24 
/ 24 
/ 24 
| 45 
175 
162 
191 
175 
| 78 
.88% 
.88% 
Attract 
Attract 
Attract 
Attract 
Attract 
Attract 
7 
11 
11 
7 Représentation graphique des ajustements apporté. Les résultats se marchent moins dessus.

A la main j’ai ajusté le filtre des résultats en prenant en compte mes observations. J’ai réussi a réduire les attracts et cela a suffit pour passé à 70% de réussite.

J’ai donc ajouté au processus un testeur de valeurs nous donne rapidement un bon calibrage des intervalles de résultats.

Une image contenant texte, capture d’écran, Police

Description générée automatiquementEn 1 minutes, on arrive a 73% et ne semble pas pour voir faire mieux dans un lapse de temps correct.