

TECNOLÓGICO NACIONAL DE MÉXICO INSTITUTO

TECNOLÓGICO DE TIJUANA SUBDIRECCIÓN ACADÉMICA

DEPARTAMENTO DE SISTEMAS Y COMPUTACIÓN

SEMESTRE FEBRERO-JUNIO 2022

CARRERA

Ingeniería en informática e Ingeniería en Sistemas

Computacionales

MATERIA Minería de datos

TÍTULO
Práctica evaluatoria, unidad #4

Integrantes:

Munguía Silva Edgar Geovanny #17212344 López Higuera Saúl Alfredo #18210493

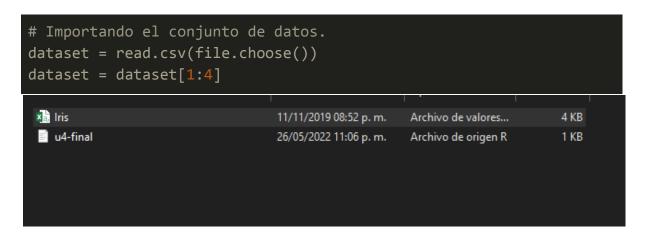
NOMBRE DEL MAESTRO
Jose Christian Romero Hernadez

Tijuana Baja California 01 de junio del 2022

Introducción.

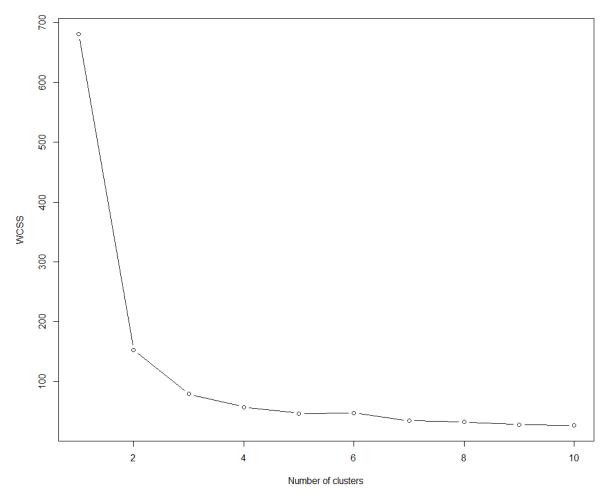
Esta práctica, es la última del curso de minería de datos, el objetivo principal es usar k means en un marco de datos para categorizar datos sin etiquetas en grupos, antes de comenzar, definamos qué significa el algoritmo: Es un método de agrupamiento, que tiene como objetivo dividir un conjunto de n observaciones en k group en los que cada observación pertenece al grupo cuyo valor medio es más cercano.

Código.



```
# Usar el método del codo para encontrar el número óptimo de
grupos.
set.seed(6)
wcss = vector()
for (i in 1:10) wcss[i] = sum(kmeans(dataset, i)$withinss)
plot(1:10,
    wcss,
    type = 'b',
    main = paste('The Elbow Method'),
    xlab = 'Number of clusters',
    ylab = 'WCSS')
```

The Elbow Method

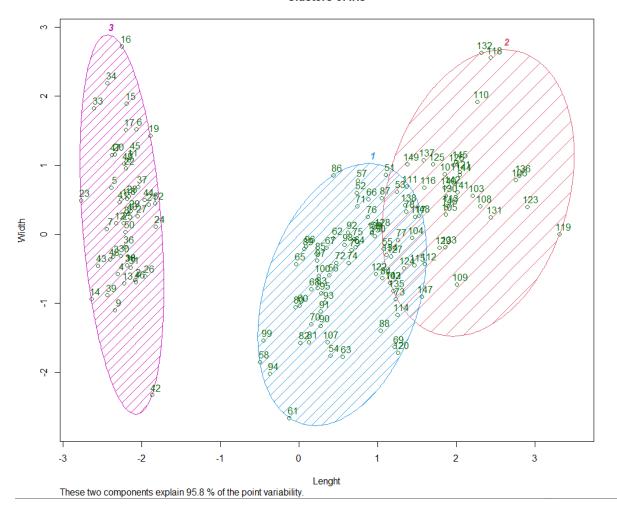


```
# Ajuste de K-Means al conjunto de datos.
set.seed(29)
kmeans = kmeans(x = dataset, centers = 3)
kmeans
```

```
17 # Fitting K-Means to the dataset
 18 set.seed(29)
19 kmeans = kmeans(x = dataset, centers = 3)
 20 kmeans
 21
 22  y_kmeans = kmeans$cluster
23  y_kmeans
 24
 25 # Visualising the clusters
 26 install.packages('cluster')
27 library(cluster)
    (Top Level) $
 20:7
Console Terminal × Jobs ×
> set.seed(29)
> kmeans = kmeans(x = dataset, centers = 3)
> kmeans
K-means clustering with 3 clusters of sizes 62, 38, 50
 sepal_length sepal_width petal_length petal_width
    5.901613
            2.748387
                      4.393548
                                 1.433871
     6.850000
              3.073684
                       5.742105
                                 2.071053
                       1.464000
             3.418000
                               0.244000
     5.006000
Clustering vector:
  [145] 2 2 1 2 2 1
Within cluster sum of squares by cluster:
[1] 39.82097 23.87947 15.24040
 (between_SS / total_SS = 88.4 %)
Available components:
[1] "cluster" "centers" "totss" [5] "tot.withinss" "betweenss" "size"
                          "totss"
                                     "withinss"
                                   "iter"
[9] "ifault"
y_kmeans = kmeans$cluster
y kmeans
> y_kmeans = kmeans$cluster
> y_kmeans
```

```
shade = TRUE,
color = TRUE,
labels = 2,
plotchar = FALSE,
span = TRUE,
main = paste('Clusters of iris'),
xlab = 'Lenght',
ylab = 'Width')
```

Clusters of iris



Conclusiones.

Edgar Munguia:

El uso de este algoritmo nos permite agrupar los datos y encontrar puntos con menos errores, es decir, este modelo querrá precisión sobre todas las cosas, esto es bueno si queremos agrupar los datos con el mínimo error posible. Una vez más, spark es una herramienta poderosa para trabajar con big data, como podemos ver, nos permite trabajar con mucha información y también nos permite trabajar con menos errores que con otras herramientas.

Saúl López:

Este es un método súper útil. Recuerde que la idea básica detrás de los métodos de partición, como la agrupación en clústeres de k-medias, es definir los clústeres de tal manera que se minimice la variación total dentro del clúster. El método Elbow analiza el WSS total en función del número de grupos.

Link del video (Youtube): https://www.youtube.com/watch?v=bvDxlgLKr00

Link del repositorio de GitHub:

https://github.com/Saul12344/mineria-de-datos/tree/unit_4