

NOMBRE DE ESTUDIANTE: Díaz Padilla Danny Sebastián

Laboratorio de:

ANALÍTICA DE DATOS - BIG DATA

Práctica de la clase 21

Tema: Databricks

Objetivos:

- 1. Utilizar la herramienta Databricks community edition
- 2. Crear un cluster en la herramienta Dtabricks Community Edition.
- 3. Identificar cada función utilizada en un código de muestra y explicarlo

Marco teórico:

Apache Spark

Es el estándar abierto para el procesamiento flexible de datos en memoria que permite análisis por lotes, en tiempo real y avanzados en la plataforma Apache Hadoop. A través de One Platform Initiative, [1]



Databricks

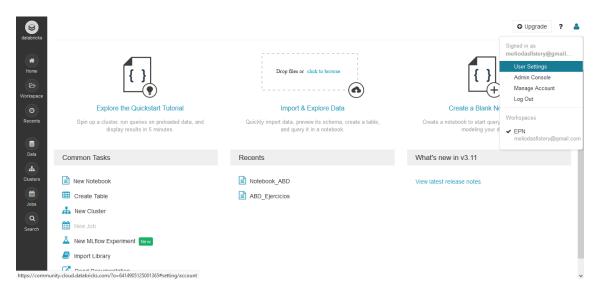
Es una plataforma web para trabajar con Spark, aportando administración de los clústeres de Spark y notebooks al estilo IPython. [2]



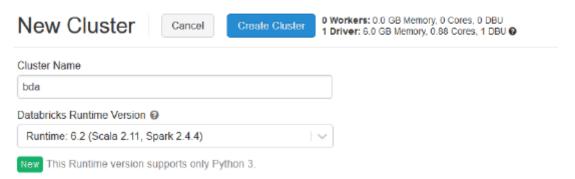


Desarrollo de la práctica:

A. Creamos nuestra cuenta y creamos un clúster



Create Cluster



B. Ingresamos al Notebook y cargamos el archivo de Python proporcionado en clase





C. Realizamos un análisis de las funciones e instrucciones del código.

Python

Comandos

1. print()

Función interna de python que muestra un mensaje en la pantalla

2. format()

Función interna de python que permite la sustitución múltiple de valores y su formato. Permite encadenar elementos dentro de un string por medio de índices de formato.

3. re.search(EXPRESION, TEXTO)

Pertenece a la librería de expresiones regulares de Python, realiza una búsqueda en el TEXTO que coincida con la EXPRESIÓN y devuelve su posición inicial.

4. re.search(EXPRESION, TEXTO).group(0)

Pertenece a la librería de expresiones regulares de Python, group(i) retorna la parte del TEXTO que coincide con la EXPRESIÓN.

5. datetime.datetime.now()

Función interna de python, la función interna de python que permite obtener la fecha y hora actuales.

6. type(sc)

Función interna de python que retorna el tipo de variable de "Spark context"

sc es la abreviación para "spark context", el cual representa al cliente que está en ejecución alcualmente.

7. dir(sc)

Función interna de python que retorna una lista de atributos para la variable "Spark context".

8. help(sc)

Función interna de python que retorna información extra de ayuda desde la documentación otorgada para la variable "Spark context".

9. sc.version

Imprime la versión de Spark que se está ejecutando.

10. range(inferior, superior)

Función interna de python que retorna una lista con números desde "inferior" (inclusive) hasta "superior" (exclusive).

11. sc.parallelize(data, 8)

Paraleliza datos usando 8 particiones. Esta operación es una transformación de datos en un RDD. Spark utiliza una evaluación diferida, por lo que no se ejecutan trabajos de Spark en este momento

12. sc.parallelize(data, 8).id()

Cada RDD obtiene una identificación única que puede ser usada a conveniencia.

13. sc.parallelize(data, 8).setName("Nuevo nombre")

Permite nombrar los RDD con el nombre especificado en el parámetro.

14. sc.parallelize(data, 8).toDebugString()

Muestra el conjunto de transformaciones del RDD

15. sc.parallelize(data, 8).getNumPartitions()

Muestra el número de particiones en que se dividirá el RDD

16. def sub(value):

Es una manera de declarar una función en Python enviándole un parámetro llamado value.

17. sc.parallelize(data, 8).map(sub)

Se aplica una transformación usando un mapa con la subfunción "sub"

```
18. sc.parallelize(data, 8).map(sub).collect();
sc.parallelize(data, 8).map(sub).filter(ten).collect();
*.collect()
```

Permite mostrar los datos de forma común en Python, es decir, convierte el objeto de spark a una lista en Python.

```
19. sc.parallelize(data, 8).map(sub).count();
sc.parallelize(data, 8).map(sub).collect().count();
*.count()
```

Cuenta el número de elementos que posee la lista o el arreglo de Spark.



20. sc.parallelize(data, 8).map(sub).filter(ten)

Aplica un filtro en los datos, es decir, una transformación, por lo que no se ejecutan tareas. El filtro a aplicar se encuentra en la función "ten" y selecciona los datos que otorguen verdadero.

21. lambda

Es un método para declarar funciones en una línea dentro del lenguaje Python.

22. sc.parallelize(data, 8).map(sub).filter(ten).first()

Selecciona el primer elemento de los datos filtrados.

23. sc.parallelize(data, 8).map(sub).filter(ten).take(4)

Selecciona los primeros 4 elementos de los datos filtrados.

24. sc.parallelize(data, 8).map(sub).filter(ten).takeOrdered(3)

Toma los tres elementos más pequeños de los datos filtrados.

25. sc.parallelize(data, 8).map(sub).filter(ten).top(5)

Toma los tres elementos más largos del conjunto de datos filtrados.

26. sc.parallelize(data, 8).map(sub).filter(ten).reduce(lambda)

Realiza una reducción sobre el conjunto de datos que cumpla con la función especificada por parámetro.

27. sc.parallelize(data, 8).map(sub).filter(ten).repartition(4).reduce(lambda)

Toma una parte en el indice 4 del conjunto de datos

28. sc.parallelize(data, 8).map(sub).filter(ten).takeSample(,)

Toma una muestra de datos (ya sea reusando o no, eso se especifica por parámetro).

29. sc.parallelize([1, 2, 3, 1, 2, 3, 1, 2, 1, 2, 3, 3, 3, 4, 5, 4, 6]).countByValue()

Genera un diccionario clave valor con el conteo de la frecuencia de cada número único.

30. sc.parallelize(wordsList, 4).flatMap(lambda)

Similar a una función de mapeo pero cada elemento de entrada se puede asignar a 0 o más elementos de salida.

31. sc.parallelize([('a', 1), ('a', 2), ('b', 1)]).groupByKey().mapValues(lambda)

Se usa para mejorar el formato de impresión

32. sc.parallelize(wordsList, 4).mapPartitions(lambda)

mapPartitions toma una función que toma un iterador y devuelve un iterador

33. join()

Función interna de Python que permite intercambiar un separador por otro.

34. list()

Función interna de Python que permite transformar un tipo de dato a una lista

35. sc.parallelize(data, 8).map(sub).filter(ten).cache()

Pone al conjunto de datos en caché.

36. sc.parallelize(data, 8).map(sub).filter(ten).unpersist()

Si hemos terminado con el RDD, podemos eliminarlo para que su memoria pueda recuperarse

37. sc.parallelize(data, 8).map(sub).filter(ten).getStorageLevel()

Nivel de almacenamiento para un RDD no almacenado en caché

Análisis de resultados:

La estrategia MapReduce se logró hacer en pocas l+ineas de código respecto a Apache Spark en una máquina virtual de Cloudera que requería varios pasos adicionales.

La paralelización sigue siendo una tarea ultra importante al trabajar con datos sumamente grandes.

Conclusiones y recomendaciones:

- Se creó una cuenta en Databricks community edition y se logró familiarizarse con el enntorno.
- Se creó un cluster llamado bda. Con recursos limitados debido a la versión gratuita utilizada.
- Se explicó las funciones y términos usados en el código proporcionado evitando la redundancia. Ejemplo: la función print, count, collect solo se explicó una vez aunque aparecieron varias veces en el código.
- Se puede realizar un procesamiento en paralelo de forma automática utilizando Databricks.
- La ejecución paralela mejora el rendimiento la mayoría de las veces.



- Solo si existe buena experiencia es recomendable montar un propio clúster, de otra forma es mucho más fácil contratar un servicio web debido a la confiabilidad y disponibilidad.
- Preparar una estrategia de paralelización en orden de resolver un problema complejo de forma eficiente.

Bibliografía

[1]"Apache Spark | Cloudera", *Cloudera*. [Online]. Available: https://www.cloudera.com/products/open-source/apache-hadoop/apache-spark.html. [Accessed: 21- Jan- 2020].

[2]"Databricks - Unified Data Analytics", *Databricks*. [Online]. Available: https://databricks.com/. [Accessed: 21- Jan- 2020].