CAIM Lab, Session 6: MapReduce and Document clustering

Juan Sebastián Brito Rodríguez

David Sànchez Peña

Introducción

El objetivo de esta práctica es dividir un set de documentos en categorías basandonos en la similitud de los documentos. Para ello utilizaremos K-Means implementado con MapReduce.

Clustering documents with K-means

La primera parte de la práctica consistía en implementar el sistema de MapReduce. Para ello nos hemos basado en el esqueleto de código proporcionado.

Para calcular la similitud de dos documentos, se nos recomendaba utilizar el índice de Jaccard. Hemos decidido que la mejor manera de calcularlo era utilizando la siguiente formula:

$$J(A,B) = \frac{|A \cap B|}{|A \cup B|} = \frac{|A \cap B|}{|A|+|B|-|A \cap B|}$$

Experimentación

Frecuencias

Para ver como afectan las frecuencias de las palabras al comportamiento del algoritmo, realizaremos varios experimentos cambiando los valores de las frecuencias máxima y mínima. Para todos los experimentos utilizaremos 10 clases y 5 iteraciones. Y para confirmar los resultados, lo ejecutaremos sobre dos corpus distintos.

<u>Arxiv</u>

El primer experimento lo realizamos con un vocabulario de 200 palabras. Estos son los resultados obtenidos:

| Experimento | 1 | | 2 | | 3 | | 4 | | 5 | | 6 | |
|-------------|-------|-------|--------|-------|--------|-------|--------|-------|--------|-------|-------|-------|
| | Min. | Max. | Min. | Max. | Min. | Max. | Min. | Max. | Min. | Max. | Min. | Max. |
| | Freq. | Freq. | Freq. | Freq. | Freq. | Freq. | Freq. | Freq. | Freq. | Freq. | Freq. | Freq. |
| | 0.1 | 0.9 | 0.1 | 0.5 | 0.5 | 0.9 | 0.01 | 0.02 | 0.2 | 0.3 | 0.01 | 0.05 |
| Tiempo | 46. | 61s | 42.26s | | 13.99s | | 38.83s | | 16.61s | | 42. | 17s |
| Clases (de | 1 | | 1 | | 2 | | 4 | | 1 | | 2 | |
| 10) | | 1 | | 1 | | 3 | | 4 | | | | 2 |

El segundo experimento lo realizamos sobre un vocabulario de 800 palabras:

| Experimento | 1 | | 2 | | 3 | | 4 | | 5 | | 6 | |
|-------------|-------|--------|-------|--------|-----------|--------|-------|--------|-------|-------|-------|-------|
| | Min. | Max. | Min. | Max. | Min. | Max. | Min. | Max. | Min. | Max. | Min. | Max. |
| | Freq. | Freq. | Freq. | Freq. | Freq. | Freq. | Freq. | Freq. | Freq. | Freq. | Freq. | Freq. |
| | 0.1 | 0.9 | 0.1 | 0.5 | 0.5 | 0.9 | 0.01 | 0.02 | 0.2 | 0.3 | 0.01 | 0.05 |
| Tiempo | 44. | 44.43s | | 42.77s | | 13.48s | | 92.64s | | 16.23 | | .26s |
| Clases (de | 1 | | 1 | | 4 | | Д | | 1 | | 2 | |
| 10) | | • | 1 | | -r | | r | | 1 | | | |

Despues de realizar los experimentos, podemos ver que con frecuencias bajas aumenta el numero de clases. Esto es debido a que si la frecuencia es demasiado alta, los resultados serán demasiado similares, y todos acabarán formando parte del mismo cluster.

Hemos decidido utilizar 0,01/0,02 como valores predeterminados para realizar el resto de los experimentos.

<u>News</u>

Realizamos los mismos experimentos con el corpus de News, con 200 y 800 palabras de vocabulario. Estos son los resultados respectivamente:

| Experimento | 1 | | 2 | | 3 | | 4 | | 5 | |
|----------------|-------|--------|-------|-------|-------|-------|-------|--------|-------|-------|
| | Min. | Max. | Min. | Max. | Min. | Max. | Min. | Max. | Min. | Max. |
| | Freq. | Freq. | Freq. | Freq. | Freq. | Freq. | Freq. | Freq. | Freq. | Freq. |
| | 0.1 | 0.9 | 0.1 | 0.5 | 0.5 | 0.9 | 0.01 | 0.02 | 0.2 | 0.3 |
| Tiempo | 16 | 16.81s | | 18.7s | | 7.49s | | 10.47s | | 16s |
| Clases (de 10) | 1 | | 1 | | 2 | | 3 | | 1 | |

| Experimento | | 1 | | 2 | | 3 | | 4 | | 5 |
|-------------|-------|-------|-------|--------|-------|-------|-------|-------|-------|-------|
| | Min. | Max. | Min. | Max. | Min. | Max. | Min. | Max. | Min. | Max. |
| | Freq. | Freq. | Freq. | Freq. | Freq. | Freq. | Freq. | Freq. | Freq. | Freq. |
| | 0.1 | 0.9 | 0.1 | 0.5 | 0.5 | 0.9 | 0.01 | 0.02 | 0.2 | 0.3 |
| Tiempo | 20 | .95s | 15 | 15.39s | | 6.85 | | 5.59 | | |
| Clases (de | 2 | | | 1 | | 1 | | 1 | | |
| 10) | | | | | | | | 1 | | |

Mapers y reducers

Por defecto, el script utiliza dos mappers i dos reducers. Hemos modificado el script para poder cambiar esos valores y así ver como afecta al tiempo de ejecución.

Primero realizamos el experimento sobre el dataset de 200 palabras con el corpus de Arxiv:

| | Map | Red | Map | Red | Map | Red | Map | Red | Map | Red |
|-----------|-----------|-----------|-----------|-----------|-----------|-----------|-----------|-----|-----------|-----|
| Iteración | 2 | 2 | 2 | 4 | 4 | 2 | 2 | 8 | 8 | 2 |
| 1 | 16.865288 | | 16.209491 | | 16.182425 | | 17.254500 | | 16.456844 | |
| 2 | 9.682042 | | 9.474926 | | 9.312292 | | 9.505819 | | 9.474282 | |
| 3 | 17.890 | 17.890940 | | 18.079541 | | 18.104679 | | 806 | 18.178183 | |
| 4 | 16.651 | 075 | 16.673208 | | 16.610684 | | 17.092059 | | 16.748991 | |
| 5 | 16.693 | 454 | 17.002152 | | 16.715179 | | 16.943778 | | 16.857855 | |

Después repetimos el experimento con el dataset de 800 palabras:

| | Map | Red |
|-----------|-----------|-----|-----------|-----|-----------|-----|-----------|-----|-----------|-----|
| Iteración | 2 | 2 | 2 | 4 | 4 | 2 | 2 | 8 | 8 | 2 |
| 1 | 16.347885 | | 17.050756 | | 16.820460 | | 16.621622 | | 16.563709 | |
| 2 | 14.021145 | | 14.144878 | | 15.289024 | | 14.050224 | | 13.994550 | |
| 3 | 31.332494 | | 32.017072 | | 31.374404 | | 31.704635 | | 31.401931 | |
| 4 | 25.354518 | | 23.851099 | | 23.607943 | | 23.556625 | | 23.526 | 570 |
| 5 | 25.587138 | | 23.731099 | | 23.618890 | | 23.655889 | | 23.864235 | |

Se puede ver que cambiar el numero de mappers y reducers no influye demasiado en los tiempos de ejecución. Los tiempos son muy similares para cada iteración en ambos datasets.

Palabras más frecuentes

Para encontrar las palabras más frecuentes en los documentos, ejecutaremos K-Means con 20 iteraciones, frecuencia mínima 0,01 y frecuencia máxima 0,02 sobre el dataset de 200 palabras. El resultado de la ejecución nos da los documentos agrupados en 2 clusters. En el primero (Clase 6) tenemos los términos 'count', 'specifi', 'look', 'protect' y 'disord'. En el segundo cluster (Clase 7) tenemos 'trigger', 'emit', 'baryon', 'diverg'), y 'neutrino'.