Conceptos y Aplicaciones de Big Data

MAPREDUCE

COMBINERS

Temario

Función combiner

Repaso – Etapa map

Trabaja sobre un split de los datos.

Es fácilmente paralelizable, se ejecutan tantos *mappers* como splits existan en el cluster.

Por cada par clave-valor procesado, puede "escribir" como salida de 0 a *M* pares resultado.

$$\langle k1, v1 \rangle \rightarrow list(\langle k2, v2 \rangle)$$

Repaso – Etapa map

```
def fmap(key, value, context):
    words = value.split()
    for w in words:
        context.write(w, 1)
```

Los datos se procesan "como vienen". No existe ningún orden ni por clave, ni por valor

Repaso – Etapa reduce

Trabaja sobre todas la tuplas que tienen una misma clave.

Se paraleliza por clave, se ejecutan tantos *reducers* como claves se generaron en la etapa *map*.

Por cada par clave-lista(valor) procesado, puede "escribir" como salida de 0 a N pares resultado.

$$\langle k2, list(v2) \rangle \rightarrow list(\langle k3, v3 \rangle)$$

Repaso – Etapa reduce

```
def fred(key, values, context):
    c=0
    for v in values:
        c=c+1
    context.write(key, c)
```

Se invoca a la función tantas veces como claves se tengan que procesar.

No hay forma de saber cuando es la última llamada a esta función.

La única garantía (si fuera llamada más de una vez) es que, en sucesivas invocaciones las claves vienen ordenadas.

Repaso – Etapa reduce

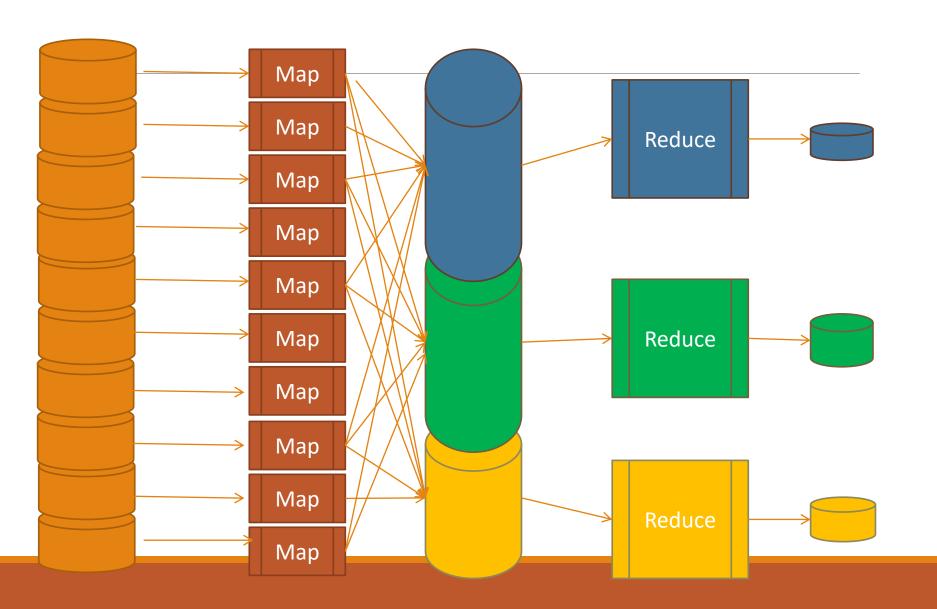
```
def fred(key, values, context):
    c=0
    for v in values:
        c=c+1
    context.write(key, c)
```

Por cada clave se recibe la lista de valores asociados. Esta lista solo puede ser recorrida una única vez.

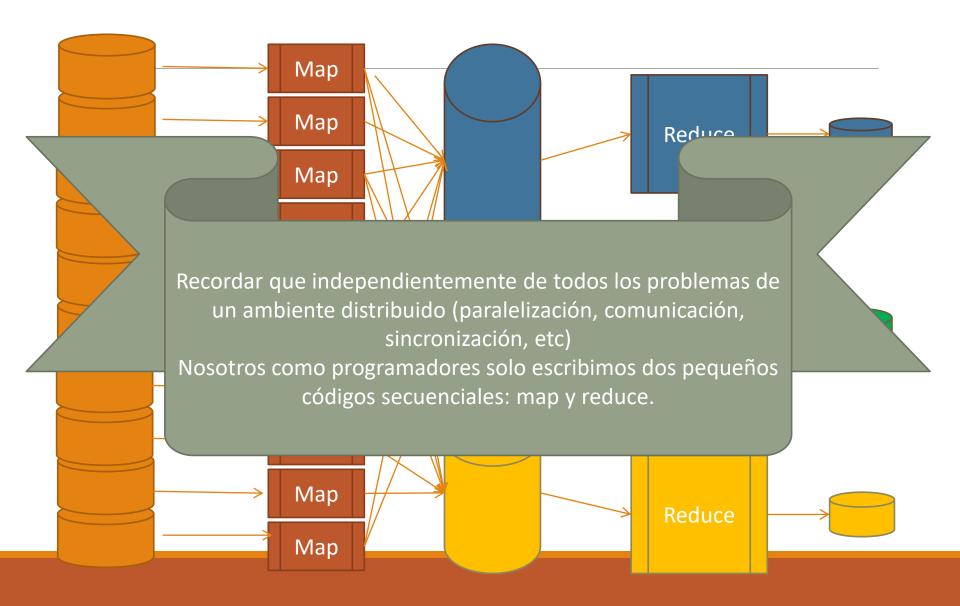
NO se puede acceder a los elementos por índice.

NO se puede adelantar ni rebobinar.

Repaso – Map y Reduce



Repaso – Map y Reduce



Ejemplo

Un hipermercado tiene almacenada todas las compras del último bimestre en todas sus sucursales.

<id_sucursal, id_compra, monto>

Se desea saber cuál es la compra de mayor dinero.

- ¿Qué hace el map?
- ¿Qué hace el reduce?
- ¿Con cuanta información trabaja el reduce?

Ejemplo – ¿Qué hace el map?

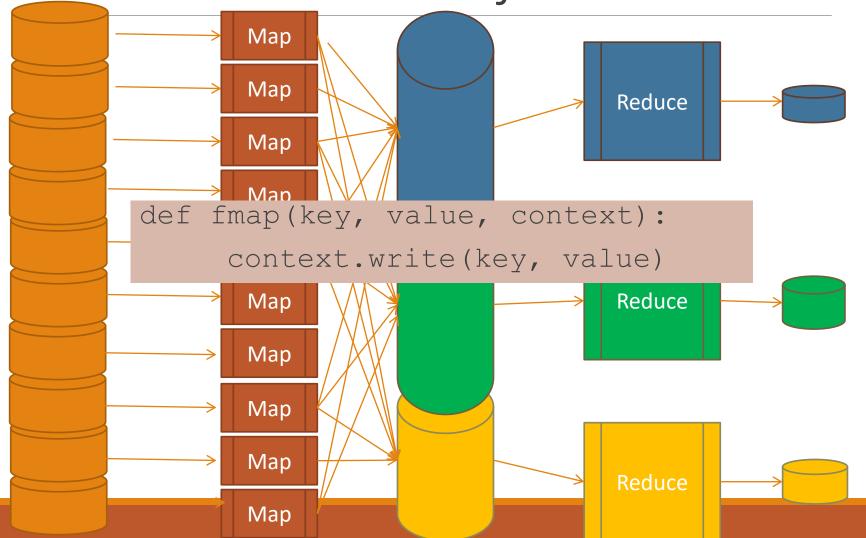
```
def fmap(key, value, context):
    context.write(key, value)
```

Si el id de sucursal es la *key* y el id de compra y monto vienen en *value*, entonces el map lo único que puede hacer es pasar esa información al reduce y no mucho más.

Ejemplo – ¿Qué hace el reduce?

```
def fred (key, values, context):
    max = -1
     for v in values:
                                    El reducer busca
                                    el máximo monto
          if v[1] > max:
                                     asociado a un
                                     id sucursal
               max = v[1]
                id c = v[0]
     context.write(key, (id c, max))
```

Ejemplo – ¿Con cuanta información trabaja el reduce?



Problema

Una solución "rebuscada" sería que cada *mapper* devuelva su máximo...

...pero si queremos el máximo por sucursal... ¿tiene sentido complicar aún más la función *map*?

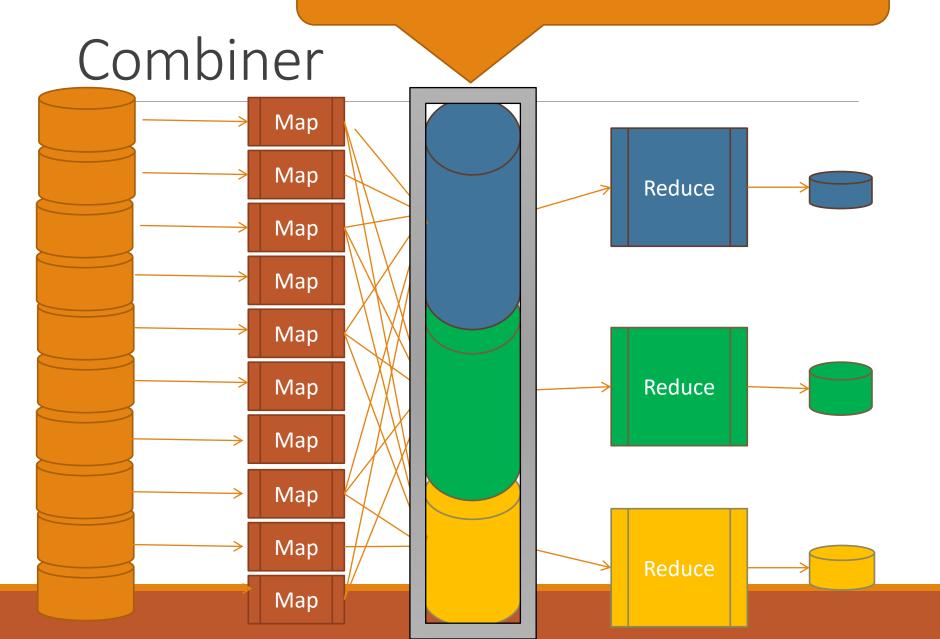
La solución más "elegante" y respetar la filosofía del paradigma es usar una función *combiner*.

La gran desventaja que tiene el proceso de ejecución de un Job MapReduce es la enorme cantidad de datos que se deben mover en el cluster al finalizar la etapa map.

En la mayoría de los problemas, los reducers trabajan con todos (o gran parte de ellos) los datos del dataset.

La función *combiner* es una función que permite minimizar la cantidad de datos a "mover" por el cluster.

Lo que se busca es que el volumen de datos a guardar en disco sea lo más chico posible.



Esta función es utilizada para "disminuir" la carga de datos en la tarea reduce.

La función combiner se ejecuta con la salida de los mappers.

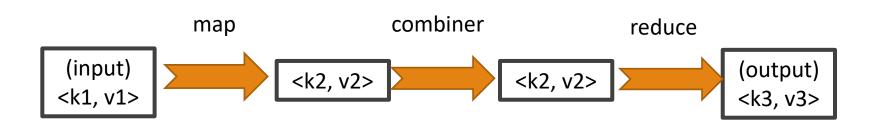
Se ejecuta en el mismo nodo donde se ejecutó el *map*.

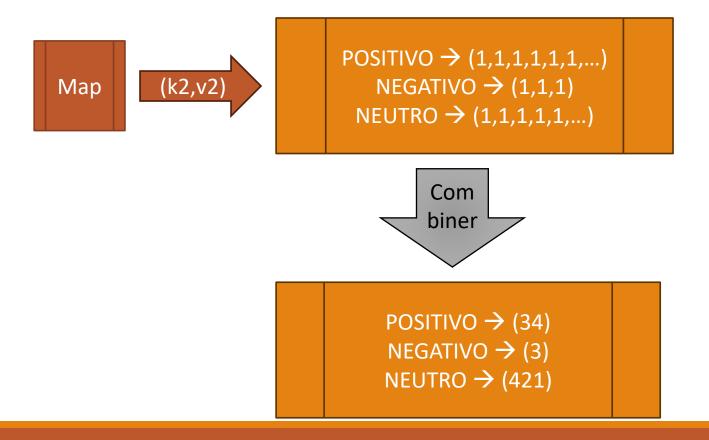
Solo trabaja con la salida producida por la tarea *map* (antes de escribir los datos a disco).

Hadoop no garantiza cuantas veces es invocada esta función, ya que internamente es solo una "tarea de optimización".

La función *combiner* se ejecuta con la salida del *map* y su resultado es la entrada de la tarea *reduce*. Por lo tanto la interface de esta función es

$$\langle k2, list(v2) \rangle \rightarrow list(\langle k2, v2 \rangle)$$







Solo cuando el planificador estima que la tarea de combiner no liberará espacio en RAM, comienza con la escritura de las tuplas intermedias en el HDFS.

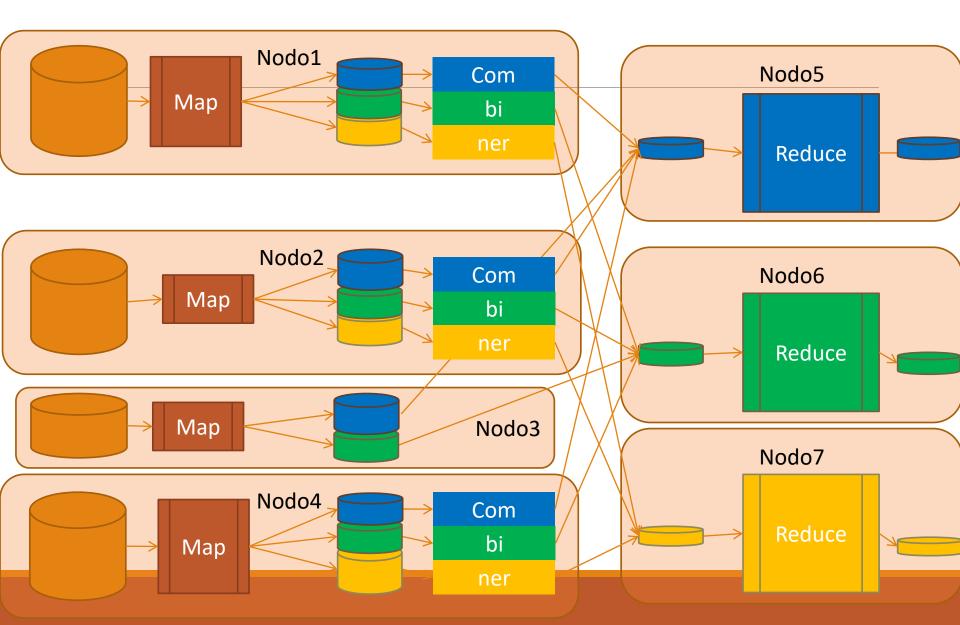
```
def fcom(key, values, context):
    c=0
    for v in values:
        c = c + v
        context.write(key, c)
```

Ya no sumamos unidades. La lista de valores podría tener valores distintos de 1 (resultados de combiners previos)

¡¡¡A la función reduce también le pasará lo mismo!!!

La función combiner trabaja con la misma filosofía que la función reduce

Map, Combiner y Reduce



Ejemplo

¿Qué cambios hay que hacer al problema del hipermercado si además se desea buscar el mínimo?

¿Y si además queremos el promedio?

¿Y si además queremos el desvío estándar?

$$s^2 = rac{\displaystyle\sum_{i=1}^n \left(x_i - \overline{x}
ight)^2}{n-1}$$