

# Estudio sobre las interacciones en Twitter según gustos musicales

# Guillermo López Leal

¿Hay interacción entre los usuarios de la red? ¿Qué hashtags utilizan? ¿Cuántos twits envían? ¿De qué hablan cuando escriben sobre su artista favorito? Código disponible en https://github.com/willyaranda/pfm

# Índice

1. Índicepa	ág.	2
2. Introducciónpa	ág.	3
3. Arquitectura y desplieguepa	ág.	4
4. Tecnologíaspa	ág.	10
5. Datos de entradapa	ág.	20
6. Análisispa	ág.	23
7. Conclusiónpa	ág.	31
8. Bibliografíapa	ág.	33

# Introducción

Las redes sociales son cada vez más usadas por todo el mundo, en cualquier situación y por cualquier estrato social. A través de su análisis, podremos sacar conclusiones que nos permitirán conocer más en profundidad a la sociedad, y sobre todo, a los usuarios de las redes sociales y cómo se comportan cuando pueden interactuar con miles de posibles usuarios, quizás muchos de ellos a una gran distancia de ellos, que no conocerán en persona y que hablan en otro idioma que no es el nativo para ellos.

En ellas, podemos ver interacciones entre los usuarios, como conversaciones, patrocinios, incluyendo aquellas personas que no son muy amigas de la tecnología, pero que, sin embargo, encuentran en estas redes una manera distendida de conocer la tecnología a través de las relaciones sociales.

La necesidad de estudiar las redes sociales, las relaciones y las conversaciones no sólo es interesante desde el punto de vista tecnológico, puesto que podemos identificar patrones de conversaciones, pero a la vez necesitar crear unas respuestas tecnológicas desconocidas hasta ahora para poder procesar dichos datos: desde la ingesta, pasando por cómo se guardan hasta el análisis final sobre miles de millones de conversaciones e interacciones.

# Arquitectura y despliegue

### **Amazon EC2**

Todo el proyecto se ha basado en máquinas en Amazon EC21, por la facilidad de escalar, agregar más máquinas, y el no necesitar contratar máquinas físicas o tener **costes de instalación** para su funcionamiento.



Amazon EC2 permite el arrendamiento de máquinas por un tiempo indefinido y sin costes iniciales, y es una solución muy interesante en arquitecturas de Big Data, porque permite iniciar los proyectos con poco hardware (virtual) e ir expandiendo según crezcan las necesidades del proyecto: más espacio en disco, más RAM, más capacidad de cómputo, más red...

La elección de las máquinas en EC2 es una cuestión compleja dentro del mundo de Big Data y de cualquier software que se quiera distribuir en la nube, porque requiere de antemano conocer cuáles van a ser las necesidades de nuestro software...

- 1. ¿Vamos a necesitar mucha **capacidad de cómputo**?
- 2. ¿Vamos a necesitar mucha **RAM** para mantener datos en memoria?
- 3. ¿Cuánto **disco** necesitaremos? ¿quizás unidades de **estado sólido**?

<sup>&</sup>lt;sup>1</sup> http://aws.amazon.com/es/ec2/

<sup>&</sup>lt;sup>2</sup> https://api.twitter.com/1.1/statuses/show/490086133012115457.json

- 4. ¿Cuándo vamos a realizar los cómputos de nuestro software? ¿es **tiempo real**? ¿es procesado **batch**?
- 5. ¿Necesitamos tener las **máquinas siempre** o somos **tolerantes** a que pueda haber máquinas que se **pierdan** y sustituirlas por otras?

Es necesario, por tanto, **responder a estas preguntas** de una forma clara y contundente:

- 1. **Sí**, puesto que vamos a estar ingiriendo **miles de twets por segundo** (en el caso de acceso al firehose completo de twitter, no con el API para desarrolladores, donde sólo se devuelve un 1%). Además, vamos a tener diferente software ejecutándose, y necesitamos **procesarlos en tiempo real** (para lo cual se usará Storm, como se comentará más adelante).
- No necesariamente, puesto que en RAM sólo vamos a tener los procesos, y no los datos, porque el guardado principal se hace en HBase, que se guarda en disco.
- 3. **Mucho**, porque vamos a tener que guardar todos los **twits** en **HBase**. Un cálculo rápido indica que cada **twit** ocupa unos **5-6KB**. (Desde 2KB<sup>2</sup> hasta 9KB<sup>3</sup>). Si tenemos en cuenta que se han recibido prácticamente **100.000 tweets en un día**, y esto es un 1% de la capacidad de twitter, tendríamos unos **10M de twits diarios**, lo que llevaría a necesitar unos **47GB** diarios para guardar (o 470M en el caso del 1%). Además, el uso de discos SSD sería recomendado porque si se reciben unos 10M de twits diarios, esto quiere decir que se están recibiendo unos **115 tweets/s** solo de nuestro **hashtags**

<sup>&</sup>lt;sup>2</sup> https://api.twitter.com/1.1/statuses/show/490086133012115457.json

<sup>&</sup>lt;sup>3</sup> https://api.twitter.com/1.1/statuses/show/490086978298585090.json

(con **picos de 618,725 por minuto**, o **10000 por segundo**, en la final de la copa del mundo de la FIFA<sup>4</sup>)

- 4. El proceso es en tiempo real, porque con Storm lo que hacemos es recoger los tweets e introducirlos en HBase, por lo que las máquinas tienen que estar continuamente trabajando. Aunque también tendremos un proceso puntual (o batch) cuando se realicen los análisis de los datos.
- 5. Necesitaríamos **máquinas funcionando de forma constante** (ver punto 4), pero también podríamos tener algunas de forma puntual para los procesos batch con Hive.

### Máquinas elegidas

Una vez visto las necesidades del proyecto, se analizaron las diferentes máquinas que están disponibles en Amazon, y viendo el **coste** y el posible **rendimiento** necesario, se eligieron el uso de 5 máquinas con el formato **m3.xlarge**, que se componen de los siguientes grandes elementos:

- 4 CPUs virtuales
- 15GB de memoria RAM
- 2 discos **SSD** de **40GB** cada uno
- Una **red** con un **rendimiento** "**alto**" (según la nomenclatura de Amazon).

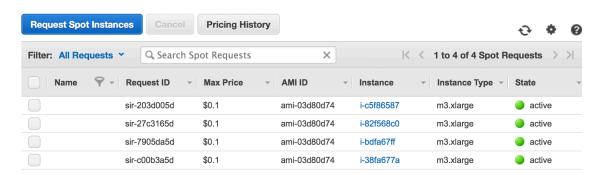
Sin embargo, y en contra de lo que se haría en producción, al menos con una máquina que sea el nodo central, se han elegido **instancias spot**<sup>5</sup>, que son aquellas que oferta Amazon a un **precio bastante más bajo del estándar**, pero que los usuarios pueden **pujar** por ellas, llegando hasta un límite máximo de puja.

<sup>&</sup>lt;sup>4</sup> http://www.telegraph.co.uk/sport/football/world-cup/10965534/Germanys-victory-over-Argentina-in-World-Cup-final-breaks-Twitter-record.html

<sup>&</sup>lt;sup>5</sup> http://aws.amazon.com/es/ec2/purchasing-options/spot-instances/

Esto quiere decir que Amazon puede darnos máquinas por alrededor de un **70% más baratas** que si las "alquiláramos", pero que en cualquier momento es posible que se nos **desconecte** de esa **máquina** y la **perdamos**.

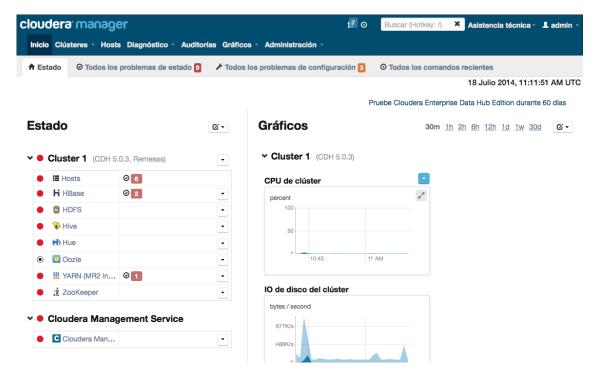
De hecho, las instancias spot son un gran avance en un modelo computacional, porque somos capaces de **requerir máquinas sólo cuando** las necesitemos, pero además, como ocurre con la mayoría del software del ecosistema **Hadoop**, somos **tolerantes a fallos** (no nos importa que se pierda una máquina, porque podemos pasar los datos a una segunda, que realizará el mismo trabajo que la perdida), **el ahorro puede ser muy importante**, porque lo único que necesitaríamos es poner un precio máximo por máquina y monitorear de forma constante las necesidades de hardware, lanzando más o menos máquinas según necesitemos.



# **Cloudera Manager**

Además, en estas máquinas se ha instalado la última versión de **Cloudera Manager**<sup>6</sup> (la versión 5), lo que permite tener un **control** mucho más **centralizado** y visual de todos los elementos necesarios del sistema, así como **despliegue automático** y **configuración** de los nodos de una forma muy **simple**, posibilitando la **adición** de nuevos **nodos** en un futuro para diferentes elementos del clúster.

<sup>&</sup>lt;sup>6</sup> http://www.cloudera.com/content/cloudera/en/products-andservices/cloudera-enterprise/cloudera-manager.html



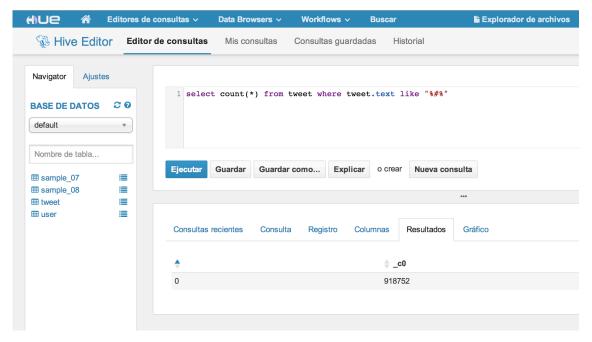
Cloudera Manager es un avanzado **sistema** de **administración** para el ecosistema de Hadoop que hace que los costes y el tiempo de administración y creación, así como del **mantenimiento** del clúster sea mucho **menor**, puesto que tiene una **gestión centralizada** y directa de los diferentes nodos, no ya solo del software que se está ejecutando, si no también de las **configuraciones** y **despliegues automáticos** de nuevos nodos por si necesitamos dimensionar el clúster en el que se está trabajando.

La **instalación** del **manager** en máquinas de **Amazon** se realiza de una forma muy **fácil**, siguiendo las instrucciones<sup>7</sup> que se pueden ver en su propia página web, donde hay que **configurar** diferentes **variables**, y realizar el **despliegue** (de nuevo, hecho de forma automática) para las diferentes **máquinas** con las que contamos.

Desde Cloudera Manager se han realizado, incluso, las **consultas** de **Hive**, a través de la interfaz de **Hue** que permite ver los resultados de una forma tabular, así como la exportación de estos a diferentes formatos de datos

<sup>&</sup>lt;sup>7</sup> http://www.cloudera.com/content/cloudera-content/cloudera-docs/CM5/latest/Cloudera-Manager-Installation-Guide/cm5ig\_install\_on\_ec2.html

como CSV, JSON u otros, para ser **visualizado** de forma **sin conexión**, como el registro de las operaciones que se están realizando en el clúster, puesto **Hive** por debajo funciona realizando y **mapeando** a trabajos de **MapReduce** que al final son los que realizan el trabajo duro sobre los que la sintaxis de Hive es mucho más amigable y **rápida** de realizar.



# Tecnologías

Durante el curso se han estudiado diferentes tecnologías relacionadas con el mundo **Big Data**. Desde bases de datos, hasta software que ingiere datos en grandes cantidades, pasando por procesos **real-time** o **batch**, todos pensados para diferentes funcionamientos y paradigmas de datos y de programación.

Las diferentes partes del proyecto, que están explicadas en el siguiente apartado "Arquitectura", requieren de diferentes tecnologías para funcionar, **ingerir los datos** y **procesarlos** adecuadamente, así como la necesidad de **analizarlos** cuidadosamente a la salida, separando la información no necesaria de aquella que es vital para que las conclusiones sean válidas.

# Ingesta de datos

El primer paso es tener un **dataset** (conjunto de datos para su estudio) suficientemente grande sobre el que realizar las queries o las **consultas** para posteriormente sacar las **conclusiones** necesarias.

En este primer paso se realiza la ingesta de datos desde **Twitter**.

Para realizar dicha ingesta, se procede a usar la librería **Twitter4j**, que permite interactuar con la API de **Twitter** de una manera muy transparente y sencilla, a través del lenguaje de programación **Java**, por lo que se puede unir a otros posibles proyectos, librerías o software para pasar dichos datos extraídos de Twitter hacia otras partes del sistema.

Para utilizar Twitter4j es necesario crear **una nueva aplicación**<sup>8</sup> dentro de Twitter, lo que permitirá conectarnos a los streamings públicos a través de su **API**<sup>9</sup>.

Sin embargo, sólo con Twitter4j no tenemos los **ingredientes** necesarios para poder recibir los twits y pasarlos a otros elementos del sistema, necesarios para **filtrarlos** (que se verán en el siguiente paso) o bien para **guardarlos** (que también se verá más adelante).

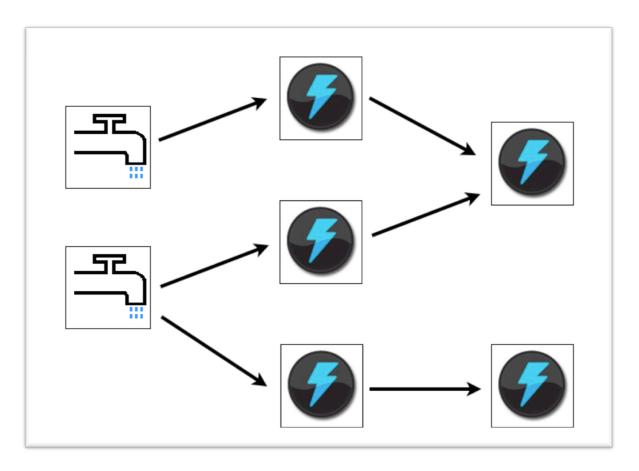
Para este paso, se utiliza **Storm**, que es un sistema de **computación distribuida en tiempo real**, que permite procesar flujos de datos de una manera continua, haciendo procesado (filtrado) de dichos datos antes de llegar a su destino. El funcionamiento de Storm es muy simple, puesto que se compone de dos elementos diferentes dentro de su topología:

- Fuentes, o spouts, que son las que generan los datos, a partir de eventos, ya sean entradas en ficheros de log, o twits, como es en nuestro caso.
- Procesadores, o bolts, que sirven para procesar los datos que le llegan a través de suscripciones a colas de mensajes (funcionando bajo ZeroMQ), y a tópicos.

\_

<sup>8</sup> https://dev.twitter.com/

<sup>&</sup>lt;sup>9</sup> https://dev.twitter.com/docs/api/streaming



(en la imagen, la "fuente" son los "spouts" y los "rayos" los "bolts")

Así pues, podemos entender que **la ingesta se está realizando en los spouts**, posteriormente enviando información a los **bolts** que correspondan, que **realizan el análisis inicial**.

# **Análisis inicial (filtrado)**

Los datos que los spouts están generando (que a su vez vienen de los tweets que nos está devolviendo el API de twitter), son aquellos que necesitamos para analizar.

Como se ha comentado anteriormente, **Storm** permite realizar estos filtrados, o análisis, de todos los datos que nos llegan en tiempo real y con una capacidad de programación muy alta.

# **Guardado de datos**

El guardado de los datos se realiza en otra de las clases que implementan los **bolts**, puesto que nos permite realizar los guardados según nos va llegando las **tuplas** de datos desde los bolts anteriores, que son los que analizan los datos (en concreto, eligen sólo algunas partes de los tweets para guardar, y eliminan lo que no nos es interesante para nuestros análisis posteriores).

Sin embargo, aquí se introduce un nuevo elemento tecnológico para guardar los tweets, donde necesitamos las siguientes características:

- 1. **Rápido**: para guardar, puesto que vamos a estar recibiendo cientos o miles de tweets por segundo.
- 2. **Fiable**: que el perder una máquina no haga que perdamos todos los datos.

### 3. API simple

- 4. **Escalable**: puesto que si vamos a seguir ingiriendo datos, llegará un momento en el que tengamos que añadir más máquinas y que funcione sin complicaciones.
- 5. **Escrituras y lecturas consistentes**: no queremos perder datos, y que si alguien lee en un momento, sea lo mismo que en ese mismo momento lee otro.
- 6. Que guarde nuestros datos de forma válida y lógica.

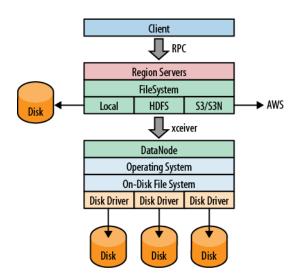
Así que la decisión fue escoger **HBase**, frente a otras tecnologías vistas en clase, como **MongoDB** u bases de datos **SQL** tradicionales, debido principalmente a que no escalan de forma linear y que la fiabilidad es inferior.

**HBase** es una base de datos pensada para realizar **accesos aleatorios** y lecturas y escritoras en **tiempo real** a los datos de Big Data que tengamos, a la vez siendo **distribuida** y muy **escalable**. Su objetivo es el de alojar tablas

muy grandes (donde muy grandes el del orden de billones de registros y millones de columnas) en un **hardware** "commodity" (que es el que podemos encontrar en las tiendas de informática o en las principales webs de venta en internet de venta al usuario final). Fue creada después de la publicación de Google sobre "**Bigtable**" que funciona sobre el **Google File System**, o, en el mundo **Hadoop**, sobre **HDFS**.



La arquitectura de HBase se compone de dos elementos principales: un **HBase Master** y varios **HBase RegionServers**, y por supuesto, la configuración necesaria para que se ejecute **HDFS**, que es donde HBase guarda finalmente los datos (bajo la ruta /hbase).



 $<sup>^{\</sup>rm 10}$  http://research.google.com/archive/bigtable.html

# Importación de los datos en una infraestructura de consultas

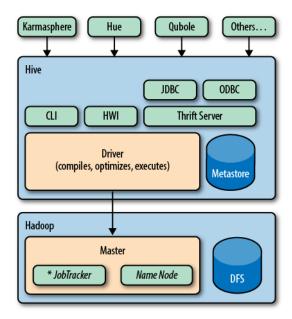
Para este paso, hay que elegir una infraestructura robusta que permita realizar consultas o queries a nuestros datos de una forma sencilla y rápida, debido a que es mucho más sencillo realizar consultas tipo SELECT, con modificadores como WHERE, GROUP BY, que escribir código Java para lanzar procesos de MapReduce que nos harían tener más lentitud en el desarrollo e iteración del proyecto.

Es por esto que se ha decidido usar **Hive**, que es un software para realizar consultas sobre datasets muy amplios (recordar que en el paso anterior se han guardado millones de twits en HBase), precisamente porque permite realizar **consultas simples** y porque se **integra** muy bien con **HBase** (no hace falta importar todos los datos, si no que puede consultar directamente los ficheros **HFiles** que se generan para guardar los datos en HBase.



Podemos contar, que Hive permite que muchos analistas que no tienen conocimientos de Java, o que no quieren pegarse con el mundo Hadoop (MapReduce) y las configuraciones que son necesarias, son capaces de realizar esos mismos trabajos de una forma más rápida, simplemente usando los conocimientos que poseen de

**lenguaje SQL**, por lo que podemos verlo como un lenguaje a alto nivel que compila a un bajo nivel "Java" para poder iterar más rápido.



Lo único necesario para que Hive funcione encima de Hadoop es un nuevo componente llamado "Metastore" que guarda los metadatos (como el esquema de tablas y la información de las particiones que son creadas cuando se realizan comandos como create table o alter table.

Para poder **enlazar las tablas de HBase con Hive,** es necesario ejecutar una serie de comandos que hará que se cree el vínculo necesario entre estas dos tecnologías, sin necesidad de que se dupliquen datos.

En primer lugar creamos la **tabla user** que está enlazada con la tabla en HBase del mismo nombre:

hive> create external table user (key string, username string) stored
by 'org.apache.hadoop.hive.hbase.HBaseStorageHandler' WITH
SERDEPROPERTIES ("hbase.columns.mapping" = ":key,username:username")
TBLPROPERTIES ("hbase.table.name" = "User");

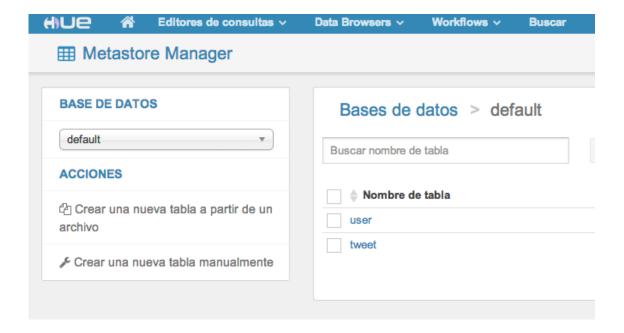
Y posteriormente ejecutamos la misma sentencia para la **tabla de tweets**:

hive> create external table tweet (key string, text string, userId string, isRetweet string, userName string) stored by

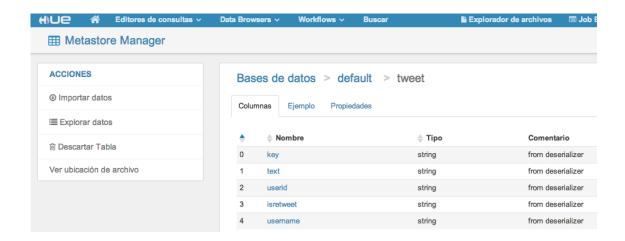
Estudios gustos musicales - Guillermo López Leal

```
'org.apache.hadoop.hive.hbase.HBaseStorageHandler' WITH
SERDEPROPERTIES ("hbase.columns.mapping" =
":key,text:text,userId:userId,isRetweet:isRetweet,userName:userName")
TBLPROPERTIES ("hbase.table.name" = "Tweet");
```

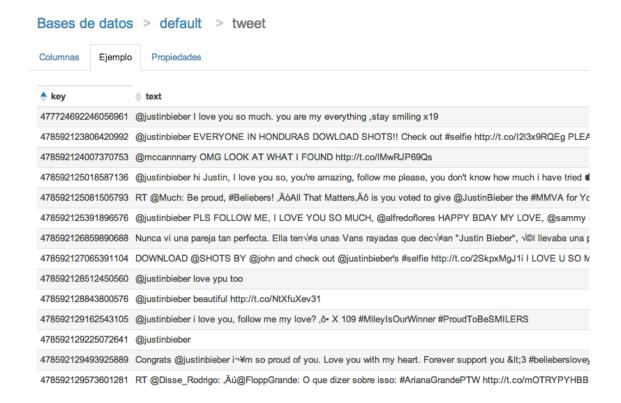
Así que ya tenemos en el **metastore** de HBase ambas tablas, que podemos ver en el **inspector de Hue**:



En el cual además podemos ver el **formato de la tabla** según se ha introducido en los momentos anteriores:



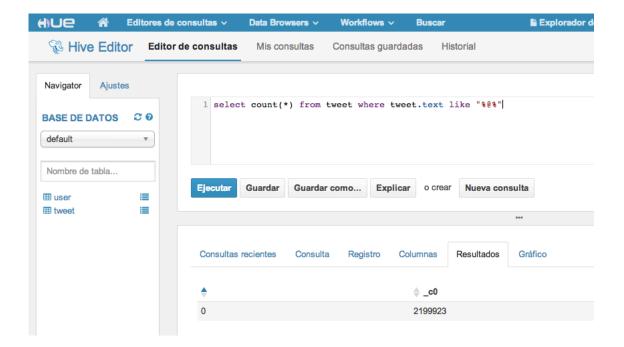
Y también unos **datos de ejemplo** que se están mostrando automáticamente para ver si todo está correcto:



## **Análisis**

Una vez que tenemos los **datos introducidos** en HBase y **enlazados** a través de **Hive**, ya somos capaces de realizar **consultas** a dichas bases de datos a través de Hive, que como se ha explicado anteriormente es muy sencillo debido a su similitud con un lenguaje **SQL** tradicional, y que nos abstrae de muchos de los conocimientos necesarios que hacen falta tener en cuanta para usar un **MapReduce** de Hadoop escrito en Java.

A través de dicha interfaz, podemos escribir las diferentes consultas que necesitamos en esta etapa:

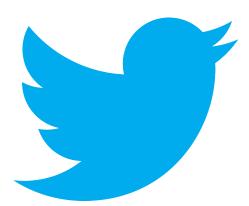


En la cual podemos ver diferentes **elementos** que podemos usar para interpretar nuestros datos, como la parte de **Resultados**, donde se nos muestra la salida de la consulta, pero a la vez podemos realizar un **gráfico** sobre los datos recibidos. Esto es interesante en el caso que queramos mostrar algo de forma muy visual.



# Datos de entrada

Como se ha comentado durante esta memoria, los **datos** de **entrada** que se están usando son los **twits públicos** que envían los **usuarios** a esta red social, ya sean simplemente **comentarios**, o **respuestas** o **retuiteos** a estados de otros usuarios de la red.



Esta **información** es completamente **pública** y puede ser accedida a través de las **APIs** que twitter<sup>11</sup> ofrece a los **desarrolladores**, por lo que somos capaces de poder recoger un amplio conjunto de las conversaciones que se están produciendo.

Sin embargo, y debido a restricciones de Twitter<sup>12</sup>, el API usado no nos da el **100%** de los twits que estamos esperando, ya que para poder recoger todo hay que ser un "**partner**"<sup>13</sup> **oficial** y, probablemente, pagar una alta suma de dinero.

Entonces, y según las informaciones de twitter, es **cerca del 1% del total**, lo que nos permite escalar a la baja nuestros sistemas y software, pero siempre teniendo en cuenta que si tuviéramos acceso completo al **firehose** de esta red social, necesitaríamos procesar **100 veces más información** que la que estamos jugando actualmente.

Estas restricciones del 1% se aplican a cualquier aplicación que esté usando el **API de streaming**, por lo que **no** es posible tener **más** de **una aplicación** 

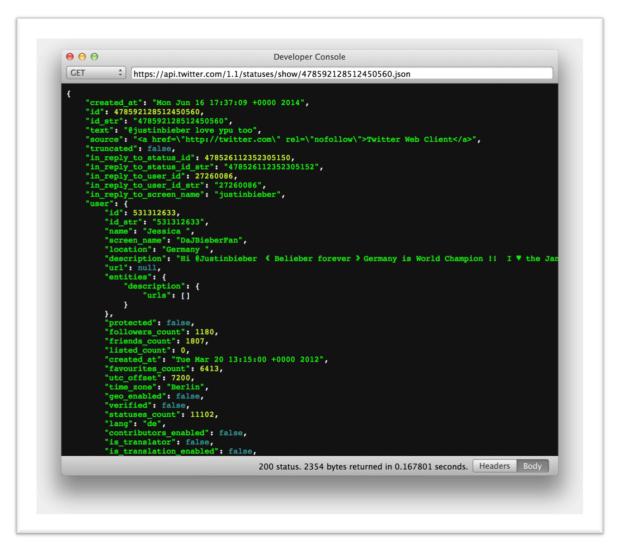
<sup>11</sup> https://dev.twitter.com/docs/api/

<sup>12</sup> https://dev.twitter.com/docs/rate-limiting/1.1

<sup>&</sup>lt;sup>13</sup> https://business.twitter.com/partners

funcionando al mismo tiempo para recoger, en el mismo hashtag, diferentes tweets, porque **Twitter** los **filtra** en su origen, y no cuando van a ser entregados.

Además, es necesario recalcar que el **API** de streaming de twitter **obliga** a mantener **una única conexión** con sus servidores, pero que permiten un



límite mucho más alto de operaciones que las que se pueden hacer contra el API 1.1, por lo que no es posible utilizar dos o más conexiones con una misma tupla de claves privadas para recibir diferentes hashtags.

Estas **restricciones** pueden **superarse** también si se usan uno de los **servicios externos** a twitter pero que tienen acuerdos con ellos, y que

Estudios gustos musicales - Guillermo López Leal

permiten interactuar con todos los twits que se han recibido, puesto que

tienen una base de datos gigantesca en la cual almacenan todos los mensajes

desde el inicio de la red social.

Algunos de estos servicios son provistos por empresas como DataSift<sup>14</sup> o

Gnip<sup>15</sup> (esta comprada por Twitter en abril de 2014<sup>16</sup>), que venden la

información recogida de Twitter, a veces incluso añadiendo más datos

como conexiones con otras redes o noticias que han enlazado a dichos twits.

Así pues, la **ingesta** de los datos se ha realizado con el **API** de **streaming** de

Twitter, juntándola con la tecnología Storm y guardando en HBase para

mantener una **persistencia** de dichos datos para después realizar análisis

sobre ellos como se mostrarán posteriormente, ya sea a través de **Hive** o de

procesos batch (MapReduce) de Hadoop.

Información de los datos recopilados durante el periodo de recogida

• Fecha: desde el 24 de junio a las 14:34:12 hasta el 3 de julio a las

20:56:21

• **Keywords**: "Justin Bieber", "Bieber", "@justinbieber", "believers",

"believer", "#beliebers"

• **Número** total de **twits**: 2534999

• Total de usuarios diferentes: 431184

• Tamaño en **MongoDB**: 28.74GB

<sup>14</sup> http://datasift.com/

15 http://gnip.com/

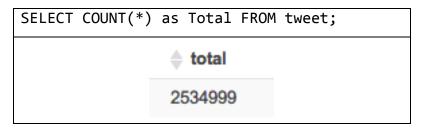
<sup>16</sup> https://blog.twitter.com/2014/twitter-welcomes-gnip-to-the-flock

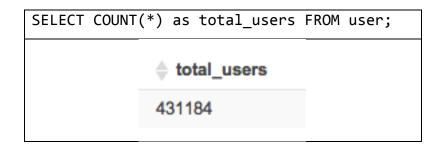
22

# **Análisis**

En primer lugar, simplemente vamos a ver cuántos twits tenemos, y cuántos usuarios.

### ¿Cuántos twits y usuarios tenemos?





Así podemos ver que los usuarios totales son mucho menores que los twits que se han guardado en HBase, esto, en una aproximación fácil, podemos ver como que de media podemos obtener que cada usuario ha escrito:

$$twits/usuario = \frac{2534999}{431184} \approx 5.88$$

Sin embargo, esta es una aproximación con un gran grado de fallo, puesto que suponemos que todos los usuarios que hablan sobre nuestro músico lo hacen en la misma proporción, así que la siguiente preguntar sería...

### ¿Cuántos twits manda cada usuario?

Podemos incluso filtrar por aquel top 20 de usuarios (y además, buscamos aquellos que hayan escrito más de 100 twits).

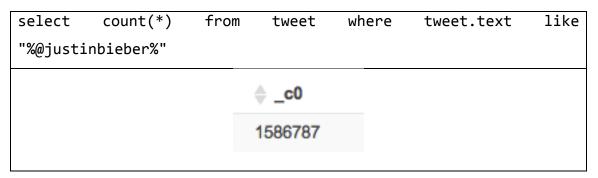
select tweet.username, count(\*) as count from tweet group by tweet.username having count (\*) > 100 order by count DESC LIMIT 20

username	count
Dayendra_	6287
KidrauhlAkaSexy	4501
NaileaTaveras	3299
LamiaTre	3271
flatlinenz	3190
pleasejb	2986
_lBelieveJustin	2607
RTJustinBiebers	2344
kkqlhsdfkbdfkej	2291
jdrewmhone	2220
FANSJustinMUSIC	2204
JBizzleFollowMe	2177
JB_Bizzlee	2103
kiki_du_bois	2076
AnnieAnya1	1999
De_Dea_Vionita	1992
Myidolforever_	1894
jess_belieba	1841
Belieber_Girlxd	1776
JustinsNiall	1748

Así que podemos ver que hay muchos usuarios que son muy activos hablando de nuestro querido músico.

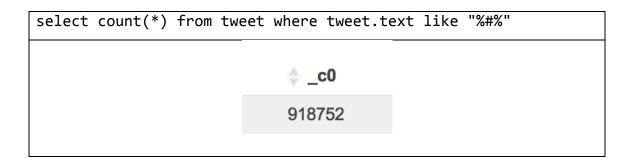
### ¿Cuántos twits mencionan a nuestro artista?

Durante el tiempo en el que se recogió la muestra (recordamos, un 1% de todo lo que se habla en Twitter sobre nuestros criterios de búsqueda), se han encontrado cerca de 1.6M de menciones a nuestro artista seleccionado.



### ¿Qué hashtags utilizan? ¿Cuáles son?

Los hashtags son etiquetas, conformadas como cadenas de caracteres, comenzando por el símbolo #, que utilizan los usuarios para marcar sus comentarios acordes a una conversación o tema similar. Podemos contarla con la siguiente sentencia:



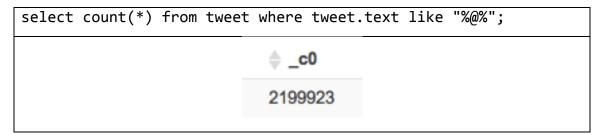
Aquí podemos ver la cantidad de twits que contienen hashtags, puesto que es prácticamente un 36% de ellos, esto quiere decir que el uso de hashtags en las redes sociales, y en concreto Twitter es muy alto, indicando una tendencia a la alza y que se puede ver todos los días en medios de comunicación de masas, donde para seguir una misma conversación invitan a sus oyentes a escribir el mismo hashtag, ya sea para generar una discusión entre ellos o para utilizarlos en los propios programas.

Mediante consultas más complejas de Hive, somos capaces de sacar cuántos hashtags diferentes encontramos entre todos los twits que se han recogido:

```
select tabl.hashtag, count(*) as count from
    (select split(lower(text), "[^a-zA-Z_0-9@#]+") as words
    from tweet) arr
    LATERAL VIEW explode(arr.words) tabl AS hashtag
                                           "^#[a-zA-Z]+$"
              tabl.hashtag
                                 rlike
    where
                                                                         by
                                                               group
tabl.hashtag order by count DESC
 hashtag
                       count
 #mtvhottest
                            260823
 #selfie
                            143701
 #beliebers
                             97254
 #mmva
                             29499
 #selfies
                             27456
 #artistadoano
                             22719
 #mtvkickoff
                             17820
 #belieberfandommemories
                             17312
 #fandomdoseculo
                             15522
                             13682
 #rt
 #etalkmmvas
                             11922
 #justinbieber
                              8287
 #unbreakable
                              6488
 #shots
                              5094
 #gossip
                              4823
 #celebrities
                              4612
 #news
                              3677
 #believe
                              3654
 #justinbieberptw
                              3468
```

### ¿Cuántas menciones hay? ¿Cuál es el usuario más mencionado?

De nuevo, podemos usar Hive para ver cuántos twits tienen menciones, con una consulta similar a la anterior.



Pero también necesitamos un MapReduce para ver cuáles son los usuarios más mencionados:

```
select tabl.mention, count(*) as count from
```

```
split(lower(text),
     (select
                                          "[^a-zA-Z 0-9@#]+")
                                                                     as
words
    from tweet) arr
     LATERAL VIEW explode(arr.words) tabl AS mention
    where tabl.mention
                               rlike
                                        "^@[a-zA-Z]+$"
                                                                     by
tabl.mention order by count DESC
mention
                count
@justinbieber
                   1708870
@shots
                    498197
@john
                    461997
@alfredoflores
                     74692
@mtv
                     21353
@madisonellebeer
                     21258
@much
                     17713
@biebersmaniabr
                     13640
@etalkctv
                     12264
@idoloscuriosos
                     11877
@scooterbraun
                     11806
@ibcrewdotcom
                     11702
@selenagomez
                     10824
@quincy
                      8526
@thatrygood
                      8445
@kidrauhlakacute
                      6854
@maejorali
                      6653
@secutebelieber
                      6461
@youtube
                      5823
```

# ¿Cuáles son las palabras más repetidas? ¿Y los trigramas?

Podemos también ver cuáles son las palabras más repetidas en los twits que hemos analizado simplemente haciendo trigramas:

```
SELECT ngrams(sentences(lower(text)), 3, 10) FROM tweet;
```

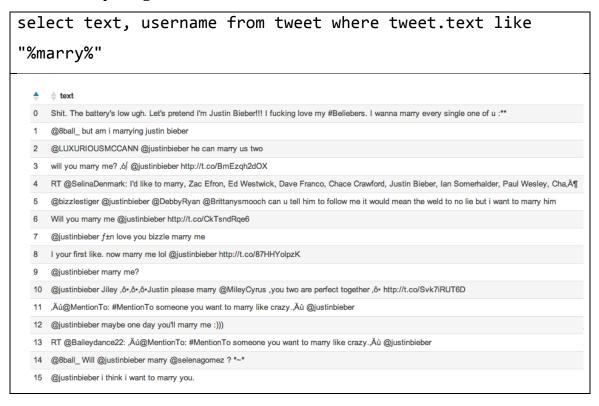
```
▼ Array[10]
▼ 0: Object
   estfrequency: 392879
 ▼ ngram: Array[3]
    0: "i"
    1: "love"
    2: "you"
    length: 3
  proto_: Array[0]
 proto_: Object
▶ 1: Object
▶ 2: Object
▶ 3: Object
▶ 4: Object
▼ 5: Object
   estfrequency: 287501
 ▼ ngram: Array[3]
    0: "please"
    1: "follow"
    2: "me"
    length: 3
  proto_: Array[0]
 proto_: Object
▶ 6: Object
▶ 7: Object
▼ 8: Object
   estfrequency: 242105
▼ ngram: Array[3]
    0: "mtvhottest"
    1: "justin"
    2: "bieber"
  proto_: Array[0]
 proto_: Object
▶ 9: Object
  length: 10
proto_: Array[0]
```

Eliminando algunos de los twits que son publicidad, nos quedamos con los siguientes trigramas más repetidos:

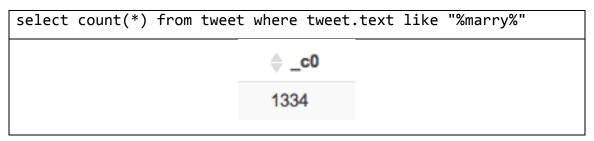
- "I love you", repetido 392879 veces
- "Please follow me", repetido 287501
- "Mtvhottest justin bieber" 17, repetido 242105 veces.

# ¿Hay alguna believer que le pida matrimonio a Justin Bieber?

Parece ser que algunas, viendo los resultados de la consulta...



Y contando el número de mensajes que se han recibido con la palabra "marry"...

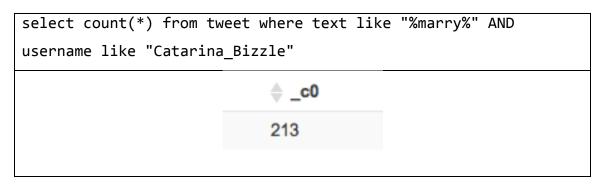


<sup>&</sup>lt;sup>17</sup> https://blog.twitter.com/2013/mtvhottest-generates-166-million-tweets-with-a-single-hashtag

Y además, podemos ver que hay algún usuario (o usuaria) que se dedica a realizar declaraciones de amor de forma constante a nuestro artista estudiado:



### Con una cuenta bastante alta:



# Conclusión

En primer lugar, mediante el estudio hemos podido ver que los usuarios que hablan sobre Justin Bieber (ya sea mencionándole, o hablando con #hashtags específicos), son muy activos, con varios de ellos publicando constantemente este artista. De hecho, mucho de los usuarios llegan al extremo de que en su propio nombre tienen algo relacionado con Justin Bieber (como "please\_jb" o "\_IBelieveJustin" o "RTJustinBiebers").

Además, se puede ver que el uso de hashtags es muy alto, y que para seguir las conversaciones, los diferentes usuarios se guían entre ellos, generando nuevas informaciones y comentarios a través de ellos.

En tercer lugar vemos cuál es el sentimiento de las "believers": quieren a Justin Bieber, mucho, tanto como para pedirle matrimonio de forma constante, y para que gane los concursos más televisivos, como el MTV Hottest Award.

Finalmente, se aprecia que el usuario @justinbieber es muy mencionado (1.7M de veces, frente a 2.5M de tuits descargados), pero también se puede ver que hay otros que son muy comentados, como @shots, una aplicación que parece ser que nuestro artista utiliza en innumerables ocasiones, y que seguramente sus seguidores hayan empezado a usar siguiendo los patrones de su querido artista. También @john, que es el creador de @shots, la aplicación de selfies comentada anteriormente.

Incluso tiene influencia en las compras de sus fieles seguidoras, como se puede ver en el siguiente tuit:



# ASKFORFOLLBACK

I bought an android just for download @shots by @john so i can see @justinbieber's selfie!! #MTVHottest Justin Bieber

24/07/14 17:43

Para concluir, Twitter se ha demostrado que es una gran herramienta para crear conversaciones entre los diferentes usuarios de la red, sin tener que conocerse entre ellos, si no que simplemente ayudan a hablar de un mismo tema o idea, y que incluso algunas empresas utilizan para realizar encuestas rápidas debido a su facilidad y gratitud.

# Bibliografía

White, Tom. "Hadoop. The definitive Guide", 2010, O'REILLY

Sammer, Eric. "Hadoop Operations", 2012, O'REILLY

George, Lars. "HBase. The definitive Guide", 2011, O'REILLY

Russell, Matthew A. "Mining the social web", 2013, O'REILLY

Leibiusky, Jonathan; Eisbruch, Gabriel; Simonassi, Dario. "Getting Started with Storm", 2013, O'REILLY

Chodorow, Christina. "MongoDB. The definitive Guide", 2013. O'REILLY