BIG DATA
DIPLOMADO DE DATOS 2021

Clase 1: Introducción

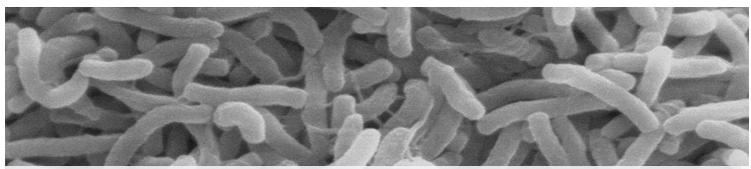
Aidan Hogan aidhog@gmail.com

EL VALOR DE LOS DATOS

Soho, Londres, 1854

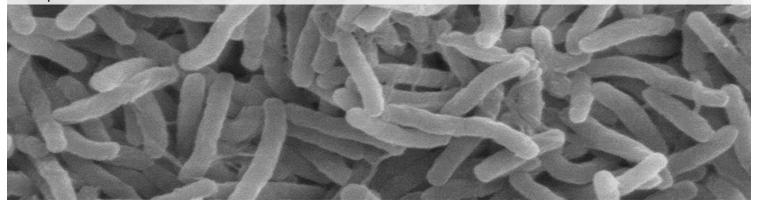


Cólera: Lo que sabemos hoy en día ...



cólera 2

1. m. PAT. Enfermedad infecciosa producida por una bacteria que se transmite a través de aguas contaminadas y que origina dolores abdominales, vómitos y diarreas que pueden causar la muerte.



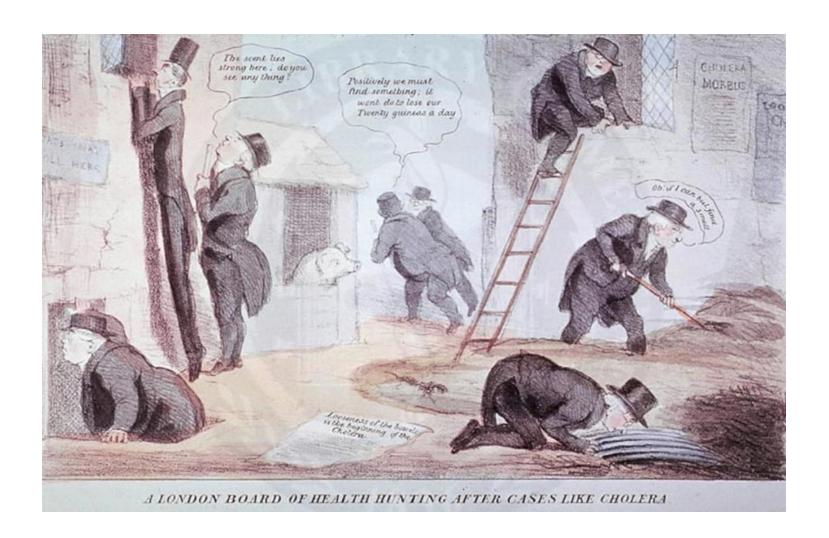
Cólera: Lo que sabíamos en 1854



1854: La teoría del miasma de Galen



1854: La caza por el cólera invisible



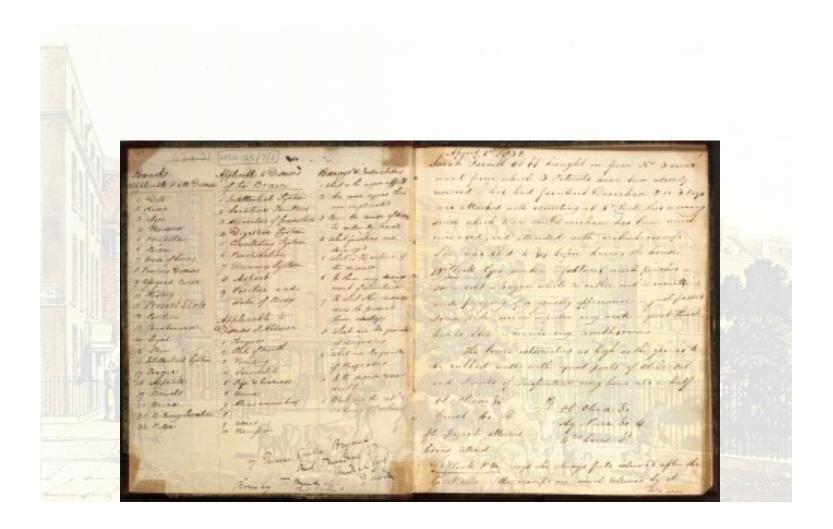
John Snow: 1813-1858



Jo<u>h</u>n Snow: 1813–1858



La encuesta de Soho



Recolección de datos ...

IN ENTERNAL	AL OF										
Registration Districts.	Registration Sub-Districts.	Population in 1831.	Estimated population supplied with water as under.			Deaths from cholses, in 1854.		Calculated mortality in the population, supplied with water as under.			
			Southwark and Venthall Co.	ő	Pand Fr.	4	20	CO.000	Co.	25	10,00
			Church	Lambeth Co.	Con	Total deaths	Deaths per 10,000 living.	chall per l	Par Ich	The two	Calcula the per pplied o Comp
			% van	3	Both Companies.	Tot	00'e	Southwark and Vauxhall Co. at 160 per 10,000.	Lambeth Co. at 27 per 10,000.	Н3	death supp iwo
			St. Saviour, Southw	1. Christchurch	10,022	2,015	13,234	16,149	113	71	46
2. St. Saviour	19,700	16,337		898	17,235	378	192	261	2	263	153
St. Olave	1. St. Olave	8,015	8,745	0	8,745	161	201	140	0	140	100
	2. St. John, Horselydown	11,360	9,360	0	9,300	152	134	150	0	150	160
Bermondsey	1. St. James - · · ·	18,899	23,173	603	23,866	362	192	370	2	372	156
	2. St. Mary Magdalen .	13,034	17,258	0	17,258	247	177	276	0	276	160
	3. Leather Market	15,295	14,003	1,002	15,005	237	155	224	3	227	150
St. George, Southw	1. Kent Road	18,126	12,630	3,997	16,627	177	98	202	11	213	134
	2. Borough Road	15,862	8,937	6,672	15,000	271	171	143	18	161	104
Newington	3, London Road	17,836	2,872	11,497	14,369	95	53	46	31	79	55
	1. Trinity · · · ·	20,922	10,132	8,370	18,502	211	101	102	22	184	99
	2. St. Peter, Walworth .	29,861	14,274	10,724	24,908	391	131	228	29	257	103
	3. St. Mary	14,033	2,983	5,484	8,467	0.2	66	48			The second secon

Lo que los datos mostraron ...



616 muertes, 8 días después ...

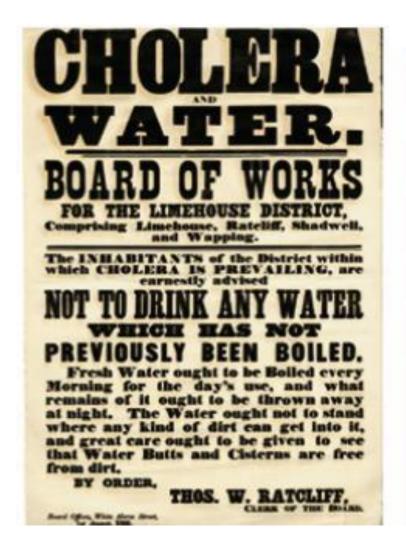


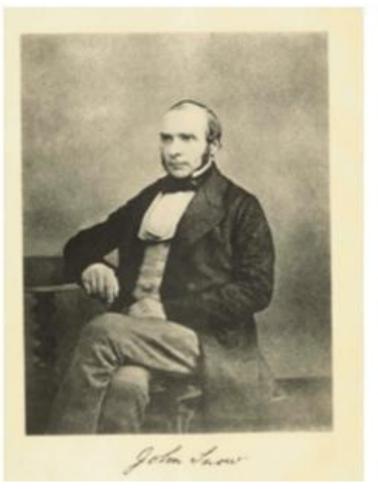


Lo que aprendimos ...

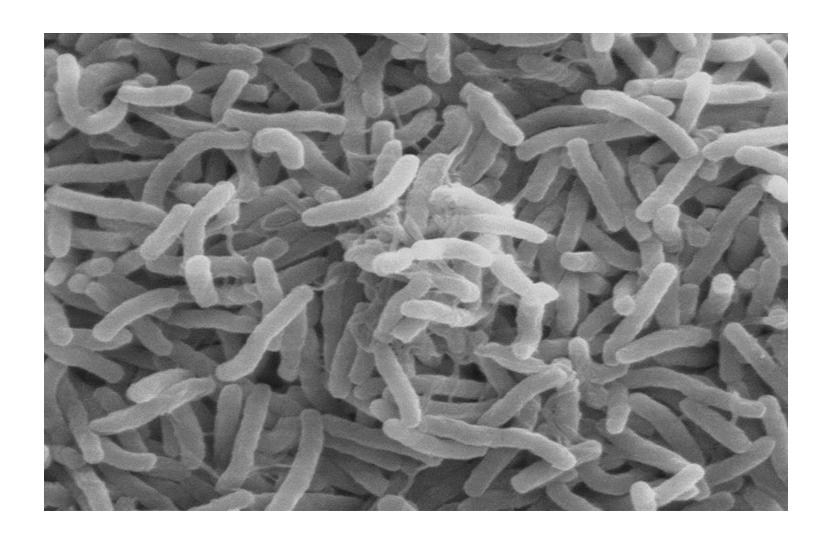


Cartel cólera ca. 1866 (aviso de hervir el agua)

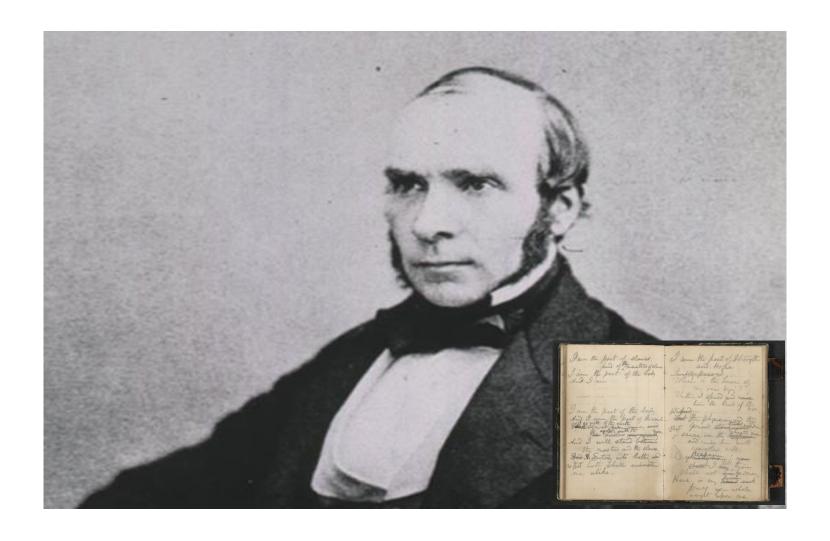




30 años antes (del descubrimiento) de *V. cholerae*



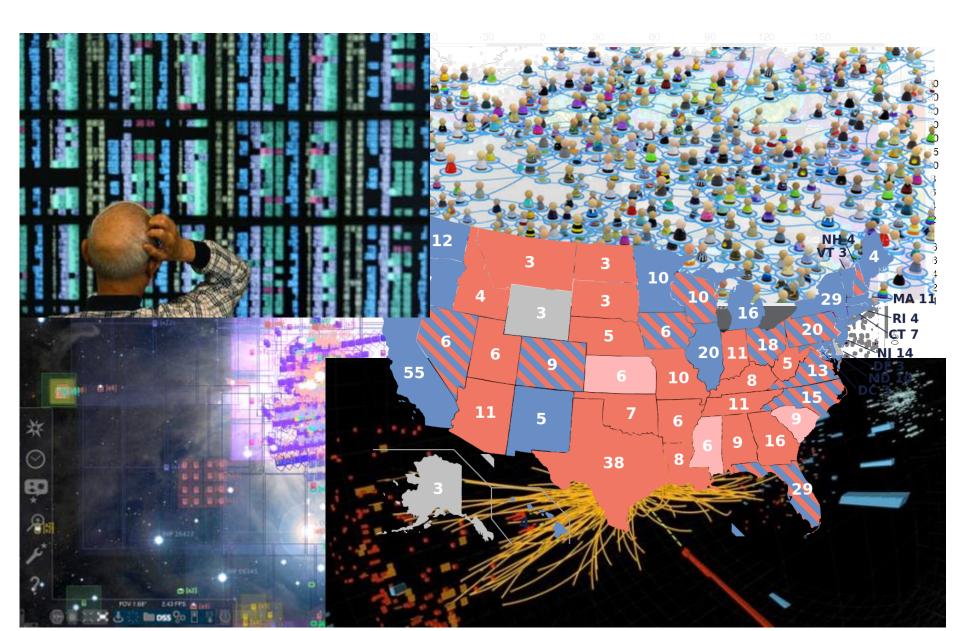
John Snow: El padre de la Epidemiología



Historias de éxitos de la Epidemiología



Valor de los datos: No sólo Epidemiología



Cuadernos no son suficientemente buenos



El crecimiento de los datos



English Wikipedia

≈ 51 GB de datos

(2015 dump)

(Texto; Datos actuales)

(XML; no comprimido)





Wikimedia Commons

≈ 24 TB de datos

≈ 470.6 Wiki

(2014 dump)



Twitter

≈ 8 TB / día

≈ 157 Wiki / día

(2013, generados)



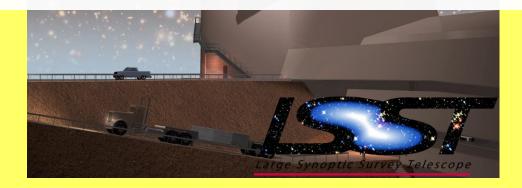


Large Synoptic Survey Telescope

≈ 15 TB / día (noche)

≈ 294 Wiki / día

(2020, generados)



Facebook

≈ 600 TB / día

≈ 11,764 Wiki / día

(2014, entrada, datos en Hive)



Large Hadron Collider

≈ 1 PB / día

≈ 19,607 Wiki / día

(2017, datos filtrados)



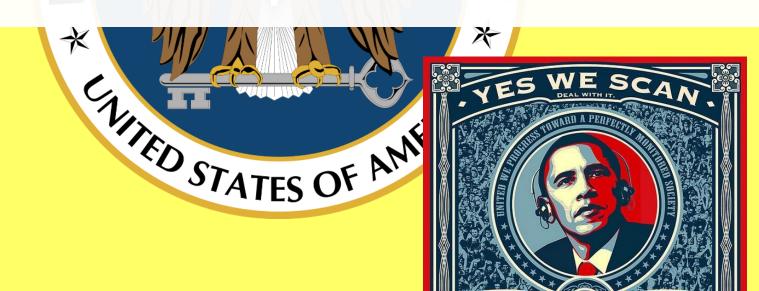


PRISM: Vigilancia de la NSA

≈ 29 PB / día

≈ 568,627 Wiki / día

(2013, procesados)







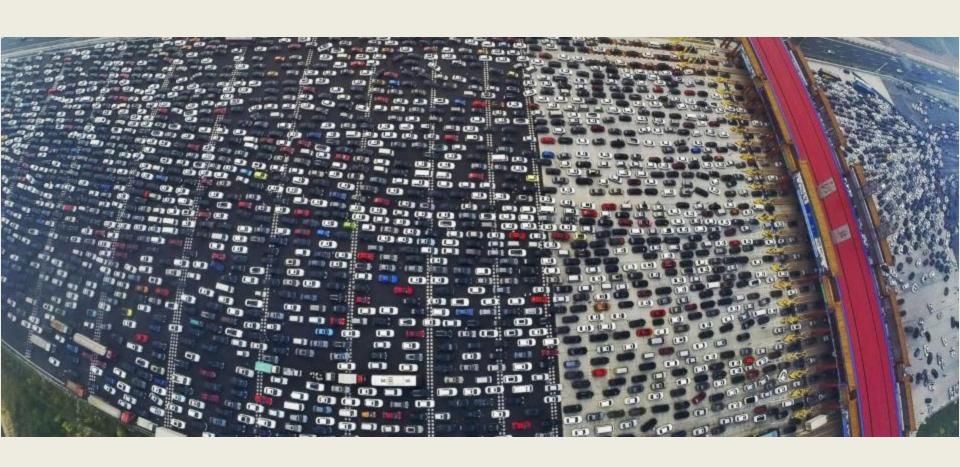
El tráfico de Internet

≈ 2,417 PB / día

≈ 47,000,000 Wiki / día (2014, estimaciones de Cisco)



Los datos: Un cuello de botella moderno?



Las 'V's de "Big Data"



"BIG DATA" NECESITA

"GESTIÓN DE DATOS (MASIVOS)" ...

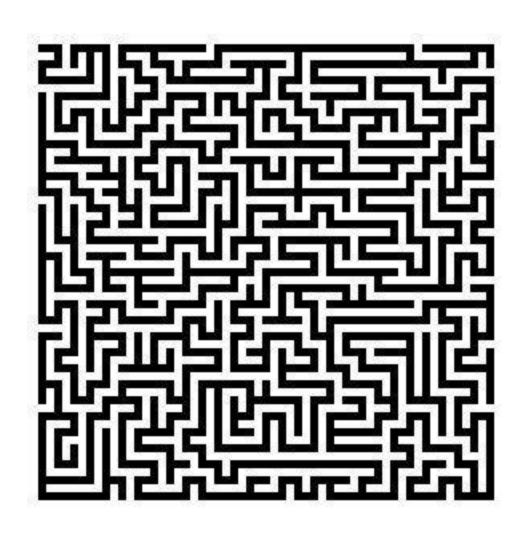
Cada aplicación es distinta ...

- Datos pueden ser
 - (semi-)estructurados
 - (Relational DBs, JSON, XML, CSV)
 - sin estructura
 - (documentos de texto, tweets, comentarios)
 - y cualquier cosa entre medio!

Cada aplicación es distinta ...

- Procesamiento puede involucrar
 - Gestión de Datos Estructurados
 - (indexación, consultas, joins, agregación)
 - Procesamiento de Lenguaje Natural
 - (<u>búsqueda de texto</u>, clasificación de texto, análisis de sentimiento, <u>relevancia y similitud</u>, etc.)
 - Minería de Datos y Aprendizaje
 - (regresión, reconocimiento de patrones, clasificación, detección de eventos, etc.)
 - Y cualquier cosa entre medio.

¿Por dónde deberíamos empezar?



GESTIÓN DE DATOS (MASIVOS)

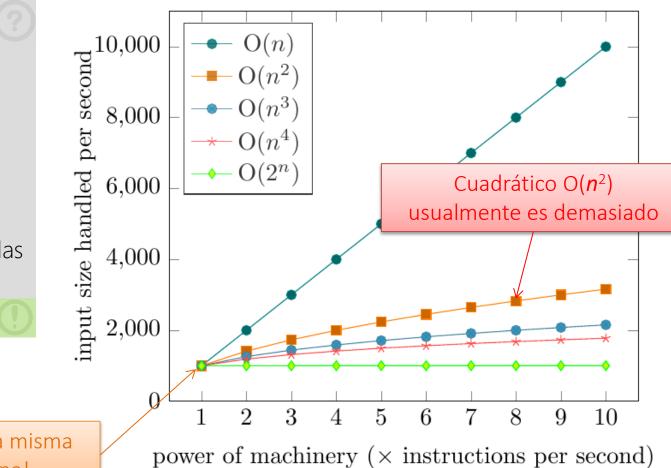
La escala es un factor importante ...

Tengo un algoritmo.

Tengo una máquina que puede procesar 1.000 entradas por hora.

Si compro una máquina que es *n* veces más potente, ¿cuántas entradas puedo procesar?

¡Depende del algoritmo!



Nota: No la misma máquina!

La escala es un factor importante ...

 ¿Una máquina que es n
 ¿n máquinas que son veces más potente?

igualmente potentes entre ellas?

VS.





¿Cuál es mejor? ¡Depende de la aplicación!



La escala es un factor importante ...

- Intensivo en los datos (nuestro foco!)
 - Algoritmos baratos / Grandes entradas
 - p.ej., Google, Facebook, Twitter
- Intensivo en computo (no es nuestro foco!)
 - Algoritmos más caros / Entradas más pequeñas
 - p.ej., simulaciones de clima, ajedrez, etc.
- No es blanco y negro

"GESTIÓN DE DATOS (MASIVOS)" NECESITA "COMPUTACIÓN DISTRIBUIDA"

Computación distribuida

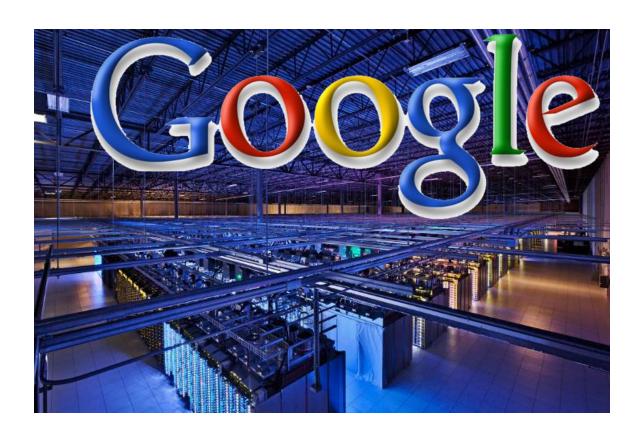
- Necesita más de una máquina
- Google ca. 1998:



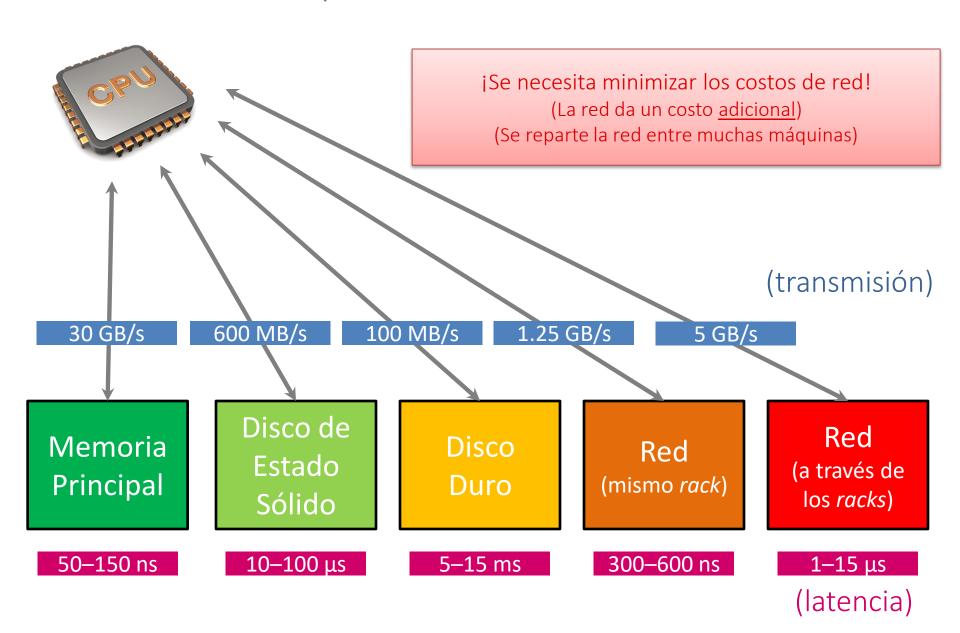


Computación distribuida

- Necesita más de una máquina
- Google ca. 2018:



Costos de transporte de los datos (estimaciones)



Colocación de los datos

Hay que pensar cuidadosamente dónde poner qué datos

Tengo cuatro máquinas para correr mi página web. Tengo 10 millones de usuarios.

Cada usuario tiene un perfil personal, fotos, amigos y juegos.

¿Cómo debería dividir los datos en las máquinas?

¡Depende de la aplicación!



(Pero buenos principios de diseño aplican universalmente.)



Fallas de red/nodo

• Si tenemos miles de máquinas, ¡hay que pensar en las fallas!



Colocación de los datos

 Hay que pensar (¡aún más!) cuidadosamente dónde poner qué datos

Tengo cuatro máquinas para correr mi página web. Tengo 10 millones de usuarios.

Cada usuario tiene un perfil personal, fotos, amigos y juegos.

¿Cómo debería dividir los datos en las máquinas?

¡Depende de la aplicación! (de nuevo) (Pero buenos principios de

(Pero buenos principios de diseño aplican universalmente.)

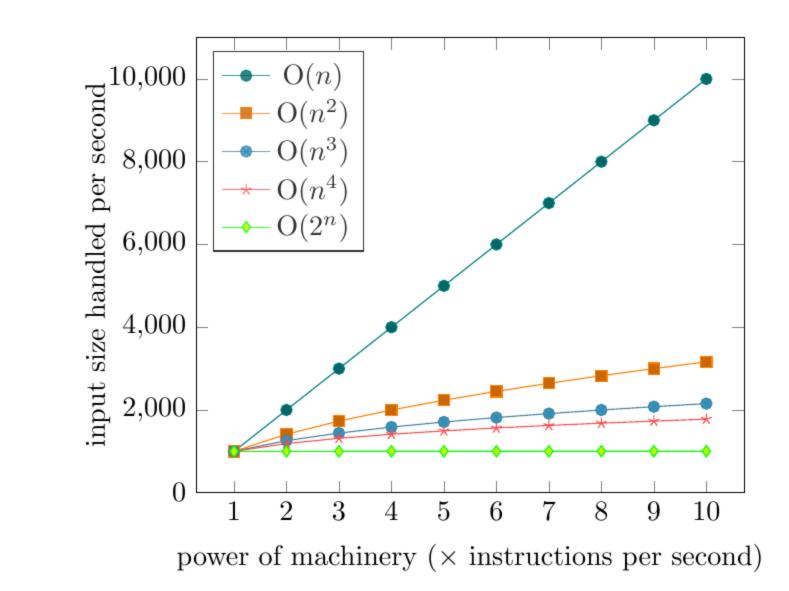


Computación distribuida humana



"Computación distribuida" Limitaciones y desafíos ...

¡Distribución no es siempre aplicable!

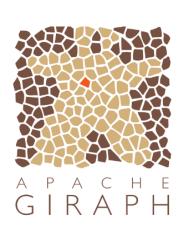


Desarrollo distribuido es difícil

- Sistemas Distribuidos pueden ser complejos
- Con múltiples máquinas hay que ocuparse de:
 - Datos en diferentes localizaciones
 - Logs y mensajes en diferentes lugares
 - La eficiencia de la red
 - ¡Hay que manejar fallas!
 - ¡Hay que balancear carga!
- ¡Tareas toman mucho tiempo!
 - Bugs pueden no ser evidentes por horas
 - Muchos datos = muchos contra ejemplos

Frameworks/abstracciones pueden ayudar

Para procesamiento distribuido (p.ej.)





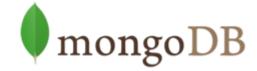


Frameworks/abstracciones pueden ayudar

Para almacenamiento distribuido (p.ej.)

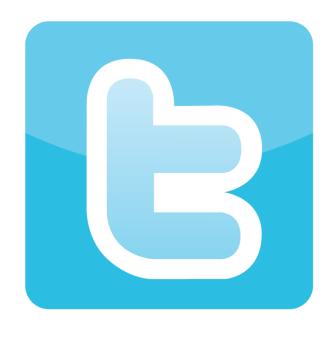












¿CÓMO FUNCIONA(BA) TWITTER?

Basado en las dispositivas del 2013, del Arquitecto Principal de Twitter: Raffi Krikorian



Big Data en Twitter

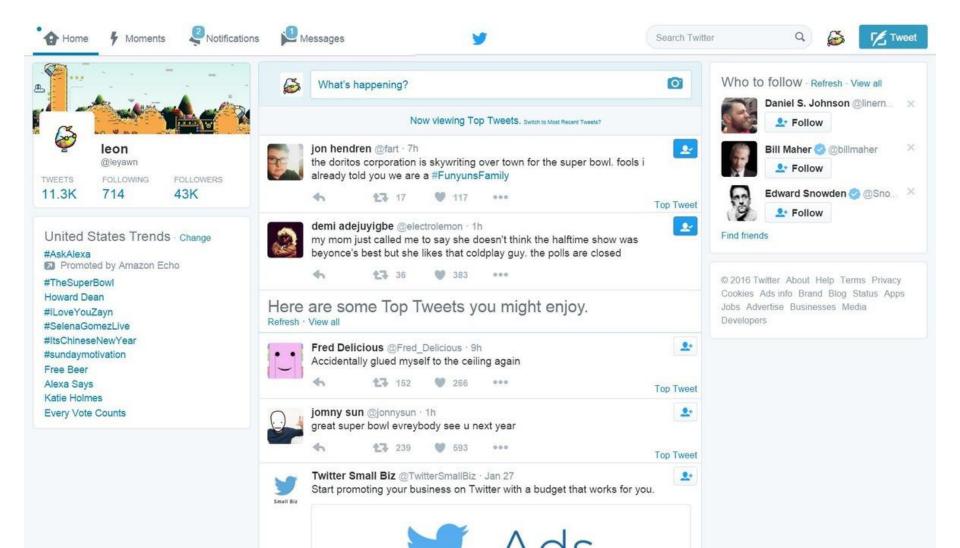
150 millones de usuarios activos

- 400 millones de tweets por día
 - 4.600 tweets por segundo
 - max: 143.199 tweets por segundo

• 300 mil consultas/s por timelines de usuarios

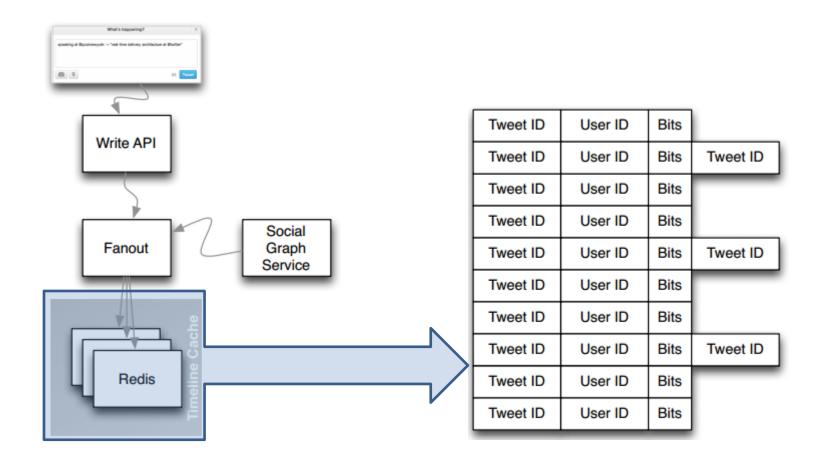
• 6 mil consultas/s por búsqueda personalizada

Twitter Timeline



Implementando timelines: Escritura

4.600 tweets por segundo (en promedio)



Nodos con alto grado



@ladygaga31 million followers



@katyperry28 million followers



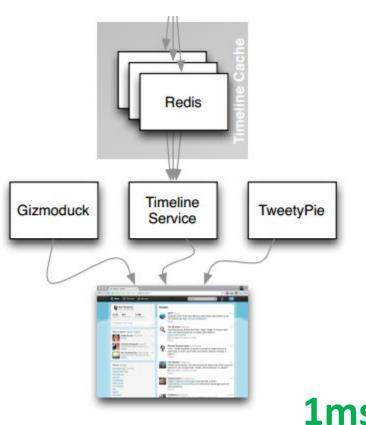
@justinbieber 28 million followers



@barackobama23 million followers

Implementando timelines: Lectura

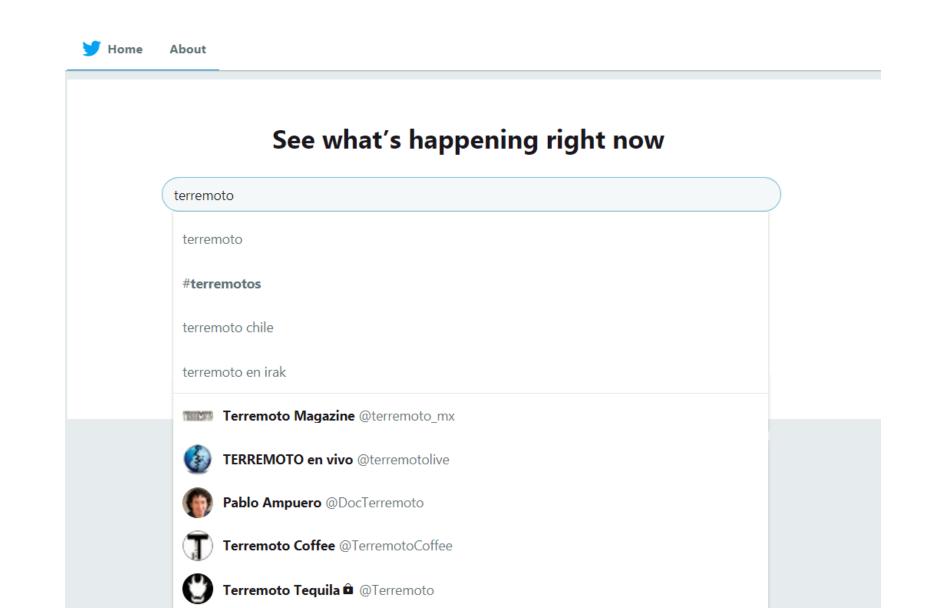
300.000 consultas por segundo (en promedio)



User ID	Bits	
User ID	Bits	Tweet ID
User ID	Bits	
User ID	Bits	
User ID	Bits	Tweet ID
User ID	Bits	
User ID	Bits	
User ID	Bits	Tweet ID
User ID	Bits	
User ID	Bits	
	User ID	User ID Bits

1ms @p50 4ms @p99

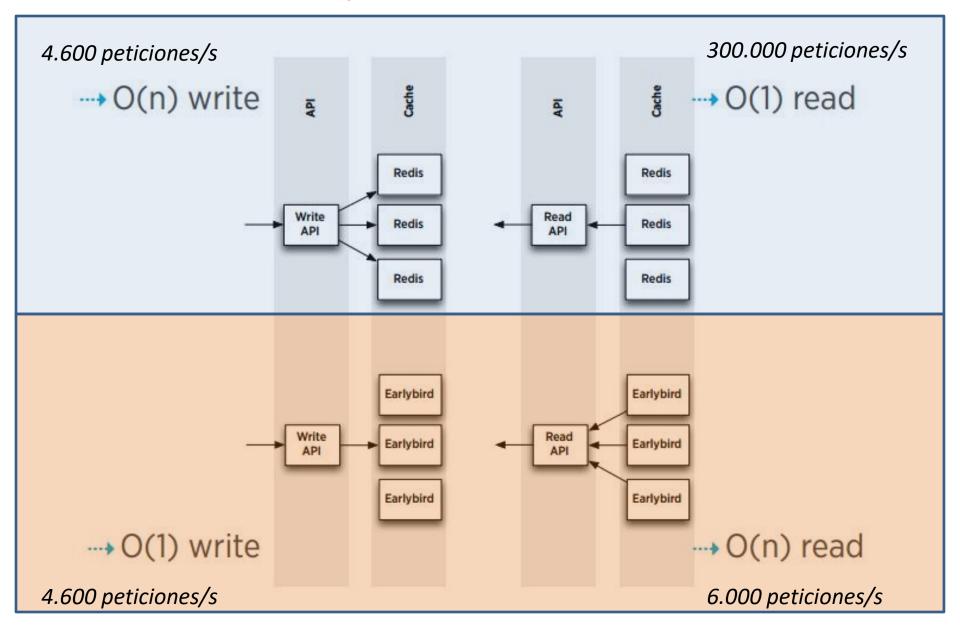
Búsqueda de texto



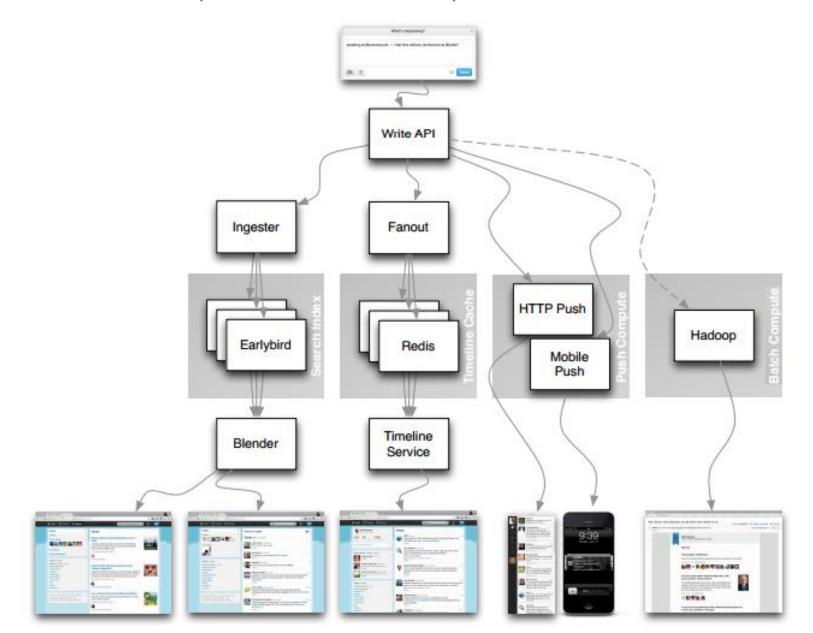
Implementando búsqueda de texto

• 6.000 consultas por segundo (en promedio) Write API Ingester Earlybird Blender

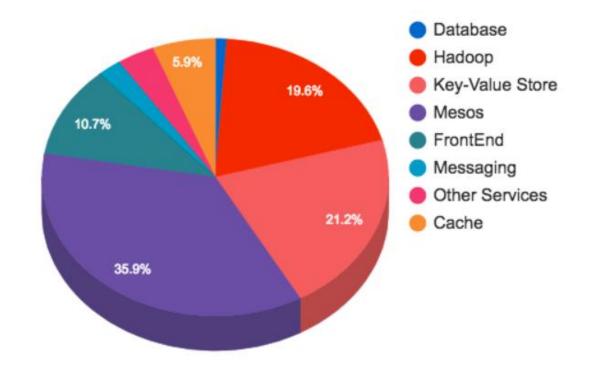
Timeline vs. Búsqueda



Twitter: Arquitectura Completa



Twitter en 2021 2017?



https://blog.twitter.com/engineering/en_us/topics/infrastructure/ 2017/the-infrastructure-behind-twitter-scale.html

"GESTIÓN DE DATOS"
ACERCA DEL CURSO

¿Qué es el curso/No es?

- Intensivo en datos
 No intensivo en computo
- Tareas distribuidas
 No crear redes
- Hardware no especializado | No supercomputadores
- Métodos generales | No algoritmos específicos
- Métodos prácticos | Con poco teoría

Estructura del curso

Primera mitad de la sesión: Clase

Segunda mitad de la sesión: Práctica

1. Introducción Java: Conteo local de palabras

2. GFS & MapReduce HDFS & Hadoop: Conteo de palabras

3. Pig Pig: Contando IMDb co-actores

4. Spark Spark: Analizando series de televisión

5. Crawling & Índices Invertidos D. Elasticsearch: Búsqueda sobre Wikipedia

6. PageRank & Grafos Giraph: PageRank sobre Wikipedia

7. NoSQL I Cassandra: Consultas e índexación

8. NoSQL II MongoDB: Consultas sobre series de televisión

Nota final: 100% prácticas (8 en total, 12,5% cada una)

Descargar datos



http://aidanhogan.com/teaching/data/wiki/es/es-wiki-abstracts.txt.gz



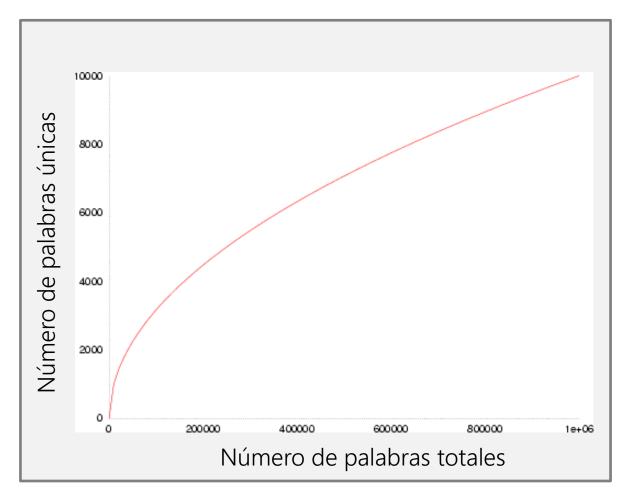
LAB

¿Por qué funcionó?

Procesamos muchos datos. ¿Por qué funcionó en memoria?

No hay tantas palabras únicas ...

• Ley de Heap:



¿Y si no funciona?

Y ¿si no funciona en memoria?



Ordenar los datos

tengo que aprender más español tan pronto que puedo tengo que t.omar cada oportunidad para practicar como ahora

ahora aprender cada como español más oportunidad para practicar pronto puedo que que que tan tengo tengo tomar

ahora aprender cada como español 1 más oportunidad para practicar pronto 1 puedo 3 que tan tengo tomar

3 que tengo ahora aprender cada como español 1 más oportunidad para practicar pronto 1 puedo tan tomar

¿Cómo podemos usar el disco para ordenar los datos?

Ordenamiento Externo 1: Lotes

Ordenar los datos en lotes

es que
de la
por qué
de la
ha sido
no hay
de la
y de
ha sido
de la

ha sido

Entrada (disco)

Ordenar (en memoria) (Lote: *b*)



Salida intermedia (disco) ([n/b] lotes)

```
de la
de la
es que
por qué
```

```
de la
ha sido
no hay
y de
```

```
así es
de la
ha sido
ha sido
```

Ordenamiento Externo 2: Combinar (Merge)

Ordenar (en memoria) Salida intermedia (disco) ([n/b] lotes(Espacio: [n/b]) [1] [2] [3]

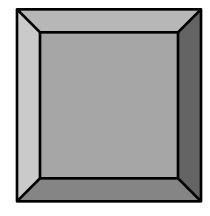
Salida final (disco) (Tamaño: *n*)

así es de la de la de la de la es que ha sido ha sido ha sido no hay por qué y de

Contar

así es de la de la de la de la es que ha sido ha sido ha sido no hay por qué y de

Podríamos ordenar de nuevo, esta vez por frecuencia, usando el mismo método



así es, 1
de la, 4
es que, 1
ha sido, 3
no hay, 1
por qué, 1
y de, 1

¿Escalar más?

