# Algoritmos para Big Data:

Grafos y PageRank

Sergio García Prado

E.T.S. Ingeniería Informática, UVa

# **Índice General**

- 1. Introducción
- 2. Algoritmos para Streaming
- 3. Estrategias de Sumarización
- 4. Algoritmos aplicados a Grafos
- 5. Algoritmo PageRank
- 6. Implementación

# Introducción

# **Big Data**

Los algoritmos para **Big Data** son aquellos que se encargan de resolver problemas sobre conjuntos de datos de tamaño masivo.

# Problema de Accesos a Memoria

[TODO]

# Soluciones a la complejidad del Big Data

- Algoritmos para Streaming
- Técnicas de Reducción de la Dimensionalidad
- Estrategias de Paralelización
- ..

# Algoritmos para Streaming

# Modelo en Streaming

Serie Temporal:

$$1, 5, 3, -4, 2, -3, 5, \dots$$

- Caja Registradora (Cash-Register):
  (2,+1), (3,+4), (1,+3), (2,+3), (4,+5), ...
- Molinete (Turnstile):
  (2,-1), (3,-4), (1,+3), (2,-3), (4,+5), ...

# **Algoritmos para Streaming**

Los **Algoritmos para Streaming** son aquellos que procesan la entrada de manera secuencial, teniendo en cuenta únicamente el elemento actual, junto con una estimación de los procesados anteriormente, utilizando un orden sublineal o(n) en espacio respecto del rango de posibles valores en la entrada.

# Algoritmos para Streaming

$$F_k = \sum_{i=1}^n m_i^k \tag{1}$$

- Algoritmo de Morris: F<sub>1</sub>
- Algoritmo de Flajolet-Martin: F<sub>0</sub>
- Estimación de Momentos de Frecuencia:  $F_k$ ,  $k \in N^*$

# Algoritmo de Flajolet-Martin

[TODO]

# Estrategias de Sumarización

# Estrategias de Sumarización

- Muestreo Aleatorio
- Histogramas
- Wavelets
- Sketches

### **Sketches**

- Count-Min Sketch
- Count Sketch
- AMS Sketch
- Hyper-LogLog
- $L_p$ -Samplers

# Count-Min Sketch

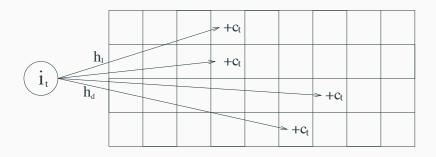


Figura 1

# \_\_\_\_\_

Algoritmos aplicados a Grafos

# Algoritmos aplicados a Grafos

Sea G=(V,E) un grafo formado por n=|V| vértices y m=|E| aristas, de tal manera que  $e_i=(v_{i_1},v_{i_2})\in E$  y  $\{v_{i_1},v_{i_2}\}\in V$ 

Sobre el **Modelo en Semi-Streaming** se procesa un grafo a través del stream de aristas, en un espacio poli-logarítmico respecto del cardinal de vértices utilizando un número reducido de pasadas sobre el stream.

# **Spanners y Sparsifiers**

- Spanner:
- Sparsifier:

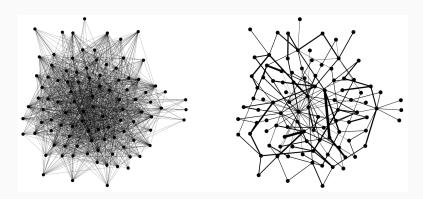


Figura 2

#### **Problemas sobre Grafos**

- Verificación de Grafo Bipartito
- Conteo de Triángulos
- Árbol Recubridor Mínimo
- Componentes Conectados
- Paseos Aleatorios
- ...

Algoritmo PageRank

# Algoritmo PageRank

Ranking de los vértices de un grafo basado únicamente en la estructura de relaciones generada por las aristas del grafo.

Los vértices incidentes con vértices populares tendrán mayor popularidad.

Distribución estacionaria de la **Cadena de Markov** subyacente.

### Cadena de Markov

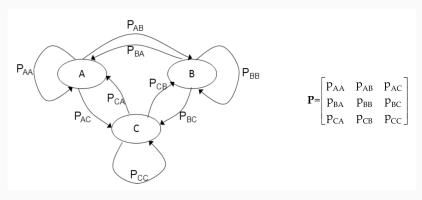


Figura 3

# Problemas sobre grafos reales

**Vértices Sumidero** no cumplen la propiedad de Cadena de Markov.

Saltos Aleatorios como solución al problema de los vértices sumidero.

# ¿Cómo calcularlo?

- Algebraica [TODO]
- Iterativa [TODO]
- Paseos Aleatorios

# PageRank Personalizado

[TODO]

# **Algoritmos Similares**

- HITS
- SALSA
- SimRank



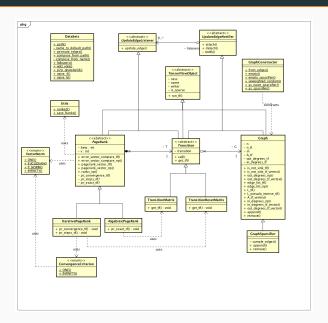
Implementación

# **Implementación**

La implementación realizada consiste en una biblioteca de grafos (**tf**\_**G**) utilizando como base la plataforma de cálculo matemático intesivo **TensorFlow**.

 $\mathbf{tf}_{-}\mathbf{G}$  se encuentra en una fase muy temprana, formando únicamente el conjunto de métodos para el cálculo del  $\mathbf{PageRank}$ .

# Diagrama de Clases



# Trabajo completo en:

https://github.com/garciparedes/tf\_G

# ¿Preguntas?

# Referencias i