



DEPARTAMENTO
DE COMPUTACION

Facultad de Ciencias Exactas y Naturales - UBA

Trabajo Práctico II

Tirate un qué, tirate un ranking...

Métodos Numéricos
Segundo Cuatrimestre de 2014

Integrante	LU	Correo electrónico
Aldasoro Agustina	86/13	agusaldasoro@gmail.com
Bouzón María Belén	128/13	belenbouzon@hotmail.com
Cairo Gustavo Juan	89/13	gjcairo@gmail.com



Facultad de Ciencias Exactas y Naturales
Universidad de Buenos Aires

Ciudad Universitaria - (Pabellón I/Planta Baja)

Intendente Güiraldes 2160 - C1428EGA

Ciudad Autónoma de Buenos Aires - Rep. Argentina

Tel/Fax: (54 11) 4576-3359

<http://www.fcen.uba.ar>

Resumen

El resumen de no más de 200 palabras, deberá explicar brevemente el trabajo realizado y las conclusiones de los autores de manera que pueda ser útil por sí solo para dar una idea del contenido del trabajo.

Palabras claves

- Matriz Esparsa
- PageRank
- HITS
- In-deg

Índice

1. Introducción Teórica	3
1.1. PageRank, HITS, In-deg	3
2. Desarrollo	5
2.1. Elección de las estructuras	5
2.2. Multiplicar una matriz por un vector	6
3. Resultados y discusión	7
3.1. Convergencia de PageRank	7
3.2. Convergencia de HITS	7
3.3. Factor Temporal	7
3.4. Comparación de los tres Métodos	7
3.5. Pequeños Ejemplos	7
4. Conclusiones	8
5. Apéndices	9
5.1. Apéndice A	9
5.2. Apéndice B	10
5.3. Apéndice C	10
6. Referencias	11

1. Introducción Teórica

Contendrá una breve explicación de la base teórica que fundamenta los métodos involucrados en el trabajo, junto con los métodos mismos. No deben incluirse demostraciones de propiedades ni teoremas, ejemplos innecesarios, ni definiciones elementales (como por ejemplo la de matriz simétrica).

A la hora de diseñar un Motor de Búsqueda hay varios aspectos a tener en cuenta, tales como: contar con un acceso a las páginas disponibles en la red, un base de datos donde almacenarlas e indexarlas para su procesamiento posterior y luego tener la capacidad de ordenarlas de acuerdo a su importancia relativa dentro de la red. Nuestro trabajo se va a centrar en este aspecto último.

Existen varios métodos los cuales priorizan distintas características para dar cierto orden a una red de páginas acorde con determinada búsqueda. Por ejemplo, uno podría ser situar en una posición más alta a aquellas páginas que contengan mayor cantidad de coincidencias con el string de búsqueda. Esto podría no ser lo óptimo si se buscara el string **Red Social**, uno esperaría que entre los 'ganadores' de esta búsqueda se encuentren determinadas Redes Sociales como Facebook o Twitter, sin embargo la cantidad de veces que estas páginas contienen al string **Red Social** es muy pequeña o nula y esto provocaría que no aparezcan en los primeros lugares las páginas deseadas.

Todos los métodos a desarrollar en este trabajo se basan en la comparación de Links Salientes/Entrantes y otorgarles cierto orden en base a esto.

1.1. PageRank, HITS, In-deg

El trabajo consistirá en estudiar distintos aspectos de los siguientes métodos: PageRank, HITS e In-deg.

PageRank - Modelo del Navegante Aleatorio

Este método consta de tres fases: explorar la web y localizar todas las páginas de acceso público; indexar los datos desde el primer paso, así se puede acceder eficientemente a palabras claves o frases relevantes; y valorar la importancia de cada una de las páginas en la base de datos. A nivel de nuestro desarrollo, sólo nos vamos a encargar de la última etapa: estimar un orden de importancia para los datos.

Teniendo un grafo dirigido, se le otorga a cada componente X_k del mismo un valor dado por la siguiente ecuación:

$$X_k = \sum_{j \in L_k} \frac{X_j}{n_j}$$

Donde L_k es el conjunto de links entrantes a la página k y n_j es el número de links salientes desde la página j.

Luego, se construye una matriz (que llamaremos A), donde se encuentra por filas las respectivas ecuaciones para cada X_i como la descripta arriba.

La resolución de este método consiste en hallar el autovector con autovalor asociado 1 para la matriz A. De acuerdo al trabajo de Bryan y Leise, este cálculo se computa mediante el método de la potencia.

La matriz A cuenta con ciertas mejoras para determinados casos específicos. Por un lado, si alguna página p no tuviera ningún link saliente se considera que tiene igual probabilidad de ir a cualquiera de las otras páginas y se le otorga al vector columna p de la matriz A el valor de $\frac{1}{n}$ para cada componente. Por otro lado, existe un fenómeno denominado "Teletransportación" que consiste en que un navegante se mueva de una página a otra pero no mediante los links existentes, sino tipeando la URL. Para modelar de manera óptima este suceso, se reemplaza a la matriz A por la matriz M definida bajo la siguiente ecuación: $M = (1-m)A + m.S$ siendo m la probabilidad de que un navegante se *teletransporte* y S una matriz cuyos valores S_{ij} tienen todos el mismo valor: $\frac{1}{n}$ representando así una matriz donde la probabilidad de ir a cualquier página del gráfico es uniforme.

El *Método de la Potencia* se realiza de manera iterativa lo cual permite reducir el tiempo de cómputo para elevar a la k la matriz M. Si tenemos en cuenta el trabajo de Kamvar, presenta una herramienta de cálculo que permite encontrar el principal autovector de M en una serie menor de pasos.

Hyperlink-Induced Topic Search (HITS)

El método planteado por Kleinberg consiste en: Dada una consulta sobre σ , nos queremos focalizar en una colección de páginas S_σ tal que sea relativamente pequeña, sea rica en páginas relevantes sobre el tema y contenga la mayoría de las autoridades más fuertes sobre el tema. Considerando autoridad a una página que tiene muchos links entrantes. Esto se realiza del siguiente modo:

- Acorde a un parámetro t , se coleccionan las primeras t páginas rankeadas bajo una búsqueda basada estrictamente por texto. A este conjunto se lo llama R_σ .
- Incrementamos el conjunto R_σ añadiendo las páginas que tienen links entrantes y salientes al mismo, formando así el conjunto S_σ . Para cada página de R_σ se permite añadir, a lo sumo d páginas que la apunten y d páginas a las cuales apunte.
- Se eliminan de S_σ los links intrínsecos, es decir no se tienen en cuenta links que apuntan a una página del mismo dominio que la página saliente.
- Admite hasta m páginas del mismo dominio apuntar a cualquier página p . Esta idea no fue utilizada por el autor.

El conjunto obtenido hasta aca lo llamamos G_σ . Nuestro trabajo asume un conjunto G_σ bien formado y comienza el trabajo desde aquí.

Se construye una matriz de adyacencia que denominaremos A , bajo la siguiente fórmula:

$$a_{ij} = \begin{cases} 1 & \exists \text{ link desde } i \text{ hasta } j \\ 0 & \text{caso contrario} \end{cases}$$

A cada página i de la Web se le otorga un peso como Autoridad y un peso de Hub:

Peso de autoridad:

$$X_j = \sum_{i:i \rightarrow j} Y_i$$

Peso de Hub:

$$Y_i = \sum_{j:i \rightarrow j} X_j$$

In-deg

Consiste en definir el ranking de las páginas utilizando solamente la cantidad de ejes entrantes a cada una de ellas, ordenándolos en forma decreciente.

2. Desarrollo

Deben explicarse los métodos numéricos que utilizaron y su aplicación al problema concreto involucrado en el trabajo práctico. Se deben mencionar los pasos que siguieron para implementar los algoritmos, las dificultades que fueron encontrando y la descripción de cómo las fueron resolviendo. Explicar también cómo fueron planteadas y realizadas las mediciones experimentales. Los ensayos fallidos, hipótesis y conjeturas equivocadas, experimentos y métodos malogrados deben figurar en esta sección, con una breve explicación de los motivos de estas fallas (en caso de ser conocidas).

2.1. Elección de las estructuras

Con el fin de elegir la estructura que representaría nuestra matriz esparsa, estudiamos tres tipos proporcionados por la cátedra: *Dictionary of Keys* (DOK), *Compressed Sparse Row* (CSR) y *Compressed Sparse Column* (CSC).

La primera consiste en un diccionario con doble clave (fila y columna) y su significado son los elementos de la matriz distintos de cero. De esta manera se saca provecho de la cantidad de elementos nulos de la matriz, garantizando una optimización en términos de espacio en memoria. Además esta implementación cuenta con la gran ventaja de que resulta simple construirla incrementalmente en un arreglo esparso y además puede ser traspuesta de manera sencilla (inviertiendo el orden de las claves). Sin embargo, el principal inconveniente reside en la necesidad de convertirla a otro formato para procesar los cálculos aritméticos. A causa de esto fue descartada la opción.

El modo de almacenamiento *Compressed Sparse Row* requiere la implementación de tres arreglos (en nuestro caso vectores) que llamaremos `val`, `ind_col` y `ptr_fila`. El tamaño de los dos primeros está dado por la cantidad de elementos no nulos de la matriz. Mientras que el primero (`val`) almacena estos valores de izquierda a derecha y luego desde arriba hacia abajo, el segundo vector (`ind_col`) indica el número de columna para cada elemento. En otras palabras, el elemento almacenado en la posición i -ésima del vector `ind_col` representa la columna correspondiente al valor almacenado en `vali`. Por último el tercer vector (`ptr_fila`) tiene un tamaño equivalente a la cantidad de filas incrementada en uno, conteniendo los índices del comienzo de cada fila.

El modo de almacenamiento *Compressed Sparse Column* cuenta también con la implementación de tres arreglos llamados: `val`, `ind_fila`, `ptr_col`. El primero contiene todos los valores distintos de cero de la matriz, desde arriba hacia abajo y luego de izquierda a derecha. `ind_fila` son los índices de fila correspondientes a dichos valores. Por último, `ptr_col` lista los índices donde comienza cada columna.

Por último, el tamaño del vector `ptr_fila` se encuentra determinado por la cantidad de filas incrementada en uno, y lista los índices que indican los valores de `val` que comienzan cada fila.

Ante a la disyuntiva acerca de cuál de estos últimos formatos escoger (CSR o CSC) decidimos realizar una serie de cálculos pequeños que nos permitieron notar que si nos situábamos en el formato de *Compressed Sparse*, trasponer una matriz almacenada de manera CSC no sería más que interpretar sus mismos arreglos como CSC. **VA DEMOSTRACION DE ESTO???** Fue decisión del grupo considerar el formato por defecto de la matriz el CSR (filas) y al trasponerlas sólo modificarle un bool que indique si está traspuesta y leerla y considerarla en adelante como CSC (columnas). Esta decisión fue tomada luego de que la cátedra nos confirmara que estaba permitido elegir una opción de las ofrecidas y adaptarla a nuestro provecho, siempre que se aclararan los cambios. Por este motivo, en el algoritmo de multiplicar una matriz por un vector se diferencia la manera en que la misma se encuentre almacenada y se obtiene el producto acorde a su formato. Se incluye el pseudocódigo de este algoritmo en la Subsección *Multiplicar una matriz por un vector*.

2.2. Multiplicar una matriz por un vector

Considerando la estructura elegida, nos vemos obligados a diferenciar dentro del algoritmo de multiplicación de una matriz por un vector acorde al modo en que debe ser leído (CSR/CSC).

Para computar el cálculo de una matriz por un vector leyéndolo bajo la estructura Compressed Sparse Row se utilizó el siguiente algoritmo:

INSERTAR EL PSEUDOCODIGO de csr

Y para computar el cálculo de una matriz por un vector leyéndolo bajo la estructura Compressed Sparse Column se utilizó el siguiente algoritmo:

INSERTAR EL PSEUDOCODIGO de csc

3. Resultados y discusión

Deben incluir los resultados de los experimentos, utilizando el formato más adecuado para su presentación. Deberán especificar claramente a qué experiencia corresponde cada resultado. No se incluirán aquí corridas de máquina.

Se incluirá aquí un análisis de los resultados obtenidos en la sección anterior (se analizará su validez, coherencia, etc.). Deben analizarse como mínimo los items pedidos en el enunciado. No es aceptable decir que los resultados fueron los esperados”, sin hacer clara referencia a la teorica a la cual se ajustan. Además, se deben mencionar los resultados interesantes y los casos ”patologicos.” encontrados.

3.1. Convergencia de PageRank

Estudiar la convergencia de PageRank, analizando la evolución de la norma Manhattan (norma L1) entre dos iteraciones sucesivas. Comparar los resultados obtenidos para al menos dos instancias de tamaño mediano-grande, variando el valor de c . Opcional: Establecer una relación con la proporción entre $\lambda_1 = 1$ y modulo de λ_2 .

3.2. Convergencia de HITS

2. Estudiar la convergencia de los vectores de peso x e y para HITS de forma similar al punto anterior.

3.3. Factor Temporal

3. Estudiar el tiempo de cómputo requerido por PageRank y HITS. Si bien ambos pueden ser aplicados sobre una red genérica, cada algoritmo tiene un contexto particular de aplicación. Estudiar como impacta el factor temporal en este sentido.

3.4. Comparación de los tres Métodos

4. Estudiar cualitativamente los rankings obtenidos por los tres métodos. Para ello, se sugiere considerar distintos ejemplos de búsquedas de páginas web⁴. Analizar los resultados individualmente en una primera etapa, y luego realizar un análisis comparativo entre los tres rankings obtenidos.

3.5. Pequeños Ejemplos

5. Para cada algoritmo, proponer ejemplos de tamaño pequeño que ilustren el comportamiento esperado (puede ser utilizando las instancias provistas por la cátedra o generadas por el grupo).

4. Conclusiones

Esta sección debe contener las conclusiones generales del trabajo. Se deben mencionar las relaciones de la discusión sobre las que se tiene certeza, junto con comentarios y observaciones generales aplicables a todo el proceso. Mencionar también posibles extensiones a los métodos, experimentos que hayan quedado pendientes, etc.

5. Apéndices

5.1. Apéndice A

5.2. Apéndice B

En el apéndice B se incluirán los códigos fuente de las funciones relevantes desde el punto de vista numérico.

PONER EL PSEUDOCODIGO DE LA MULTIPLICACION DE MATRICES, PORQUE DIJE QUE ESTABA ACA.
JE

5.3. Apéndice C

Resultados que valga la pena mencionar en el trabajo pero que sean demasiado específicos para aparecer en el cuerpo principal del trabajo podrán mencionarse en sucesivos apéndices rotulados con las letras mayúsculas del alfabeto romano. Por ejemplo: la demostración de una propiedad que aplican para optimizar el algoritmo que programaron para resolver un problema.

6. Referencias

Es importante incluir referencias a libros, artículos y páginas de Internet consultados durante el desarrollo del trabajo, haciendo referencia a estos materiales a lo largo del informe. Se deben citar también las comunicaciones personales con otros grupos.

PONER ACA LOS PAPERSSSSSSSSSSSS