Diseño e Implementación de un Sistema RI

Índice

- Introducción
- o Implementación del módulo de indexación
- Conclusiones

- La implementación de un sistema de recuperación de información contiene multitud de retos que tienen que solucionarse
- A nivel teórico, las definiciones de los modelos son claras
- A nivel práctico, el desarrollo no es tan sencillo
 - ¿Cómo procesar los documentos? ¿Cómo eliminamos los signos de puntuación? ¿Cómo dividimos el texto en términos? ¿Qué algoritmo de stemming utilizar?
 - ¿Qué estructuras de datos utilizar para almacenar el índice invertido?
 - ¿Cómo calculamos el TF-IDF? ¿Se puede calcular de una sola vez?
 - ¿Cómo realizamos la búsqueda?
 - ¿Cómo ordenamos los resultados?

- En la actualidad, existen herramientas de software libre para implementar un sistema de recuperación de información
 - Apache Lucene
 - http://lucene.apache.org/core/
 - Solr
 - http://lucene.apache.org/solr/
 - LIRE
 - http://www.lire-project.net/
 - Terrier
 - http://terrier.org/
 - Lemur
 - http://www.lemurproject.org/











- Herramientas para el procesamiento del lenguaje natural
 - Stanford's Core NLP Suite
 - http://nlp.stanford.edu/software/
 - Apache Lucene
 - Apache OpenNLP
 - http://opennlp.apache.org/
 - GATE
 - https://gate.ac.uk/
- Herramientas para extracción de texto
 - Apache Tika
 - https://tika.apache.org/

Esquema del Sistema

Esquema del Sistema

- Características del sistema
 - Colección de documentos en texto plano
 - Esquema de ponderación TF-IDF

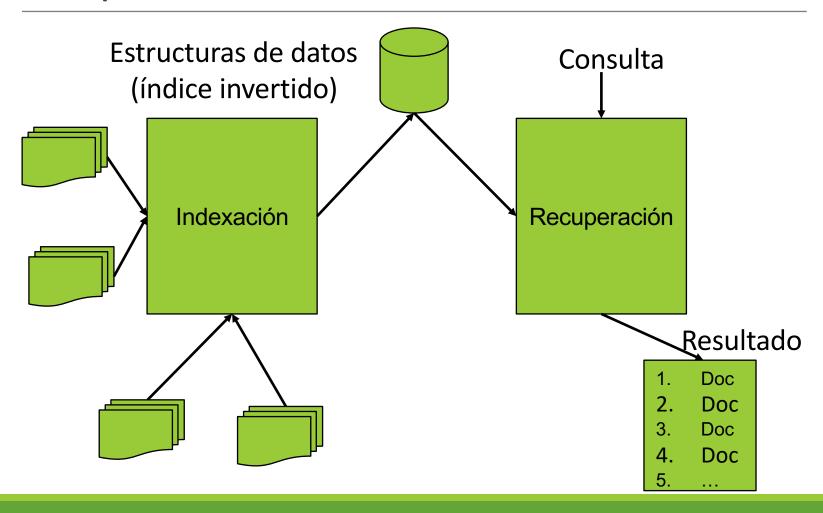
$$w_{i,j} = \begin{cases} (1 + \log f_{i,j}) \times \log \frac{N}{n_i} & Si \ f_{i,j} > 0 \\ 0 & en \ otro \ caso \end{cases}$$

Modelo espacio vectorial

$$\cos \theta = \frac{\sum_{i=1}^{t} w_{i,j} \times w_{i,q}}{\sqrt{\sum_{i=1}^{t} w_{i,j}^2} \times \sqrt{\sum_{i=1}^{t} w_{i,q}^2}}$$

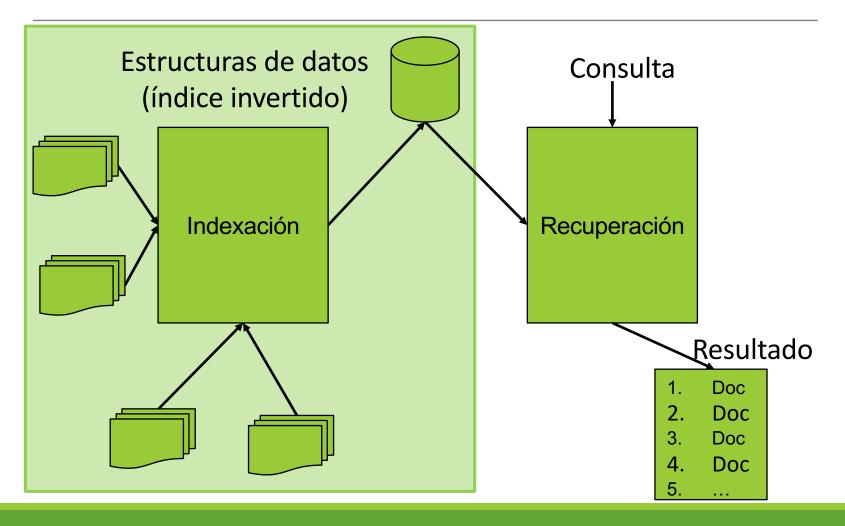
Sistema de recuperación de información basado en texto

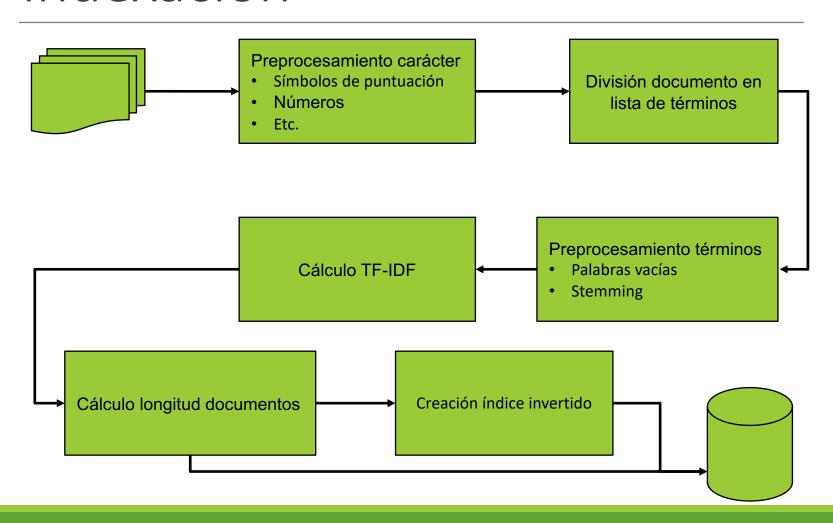
Esquema del Sistema

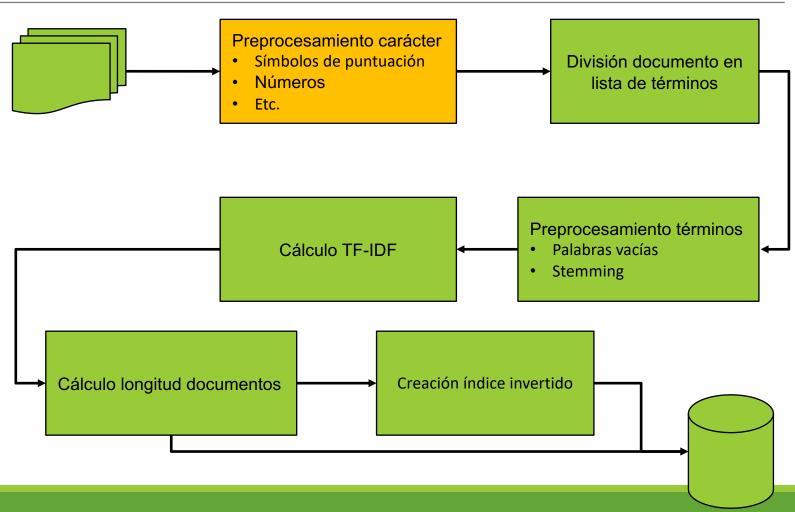


Esquema del Sistema

INDEXACIÓN







El preprocesamiento se debe realizar para cada documento

Pseudocódigo. Esquema básico indexación

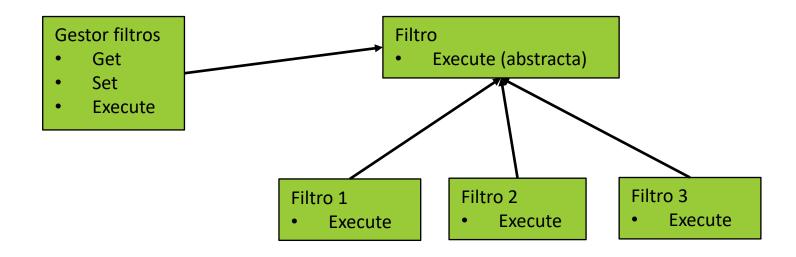
```
Para cada documento
  texto ← leer texto de documento
  textoProcesado ← preprocesarCaracteres(texto)
  ...
Fin
```

Java. Lectura de todo el texto de un documento

```
texto = new String(Files.readAllBytes(Paths.get(rutaFichero)))
```

- Se debe de aplicar la misma secuencia de preprocesamiento a todos los documentos
 - La consulta también tendrá que ser preprocesada siguiendo los mismos pasos
- El preprocesamiento a nivel de carácter se puede realizar utilizando las funciones y métodos asociados al tipo de dato *String* de los distintos lenguajes de programación
 - replaceAll(patrón, reemplazo)
- La organización del código para su posterior reutilización es importante
 - Patrón de diseño: cadena de filtros

- Una cadena de filtros es una secuencia de filtros que se aplicarán en cascada
 - Cada filtro es una clase
 - El gestor de la secuencia de filtros se encargará de ejecutar cada uno de los filtros de forma secuencia



El gestor de filtros contiene la secuencia de filtros a ejecutar

Pseudocódigo. Ejecutar cadena de filtros

```
Función ejecutar(String s): String

sProcesada ← s

Para cada filtro ∈ filtros
    sProcesada ← filtro.ejecutar(sProcesada)

Fin_para

devolver sProcesada

Fin
```

- El gestor de filtros se crea vacío
- Se tienen que añadir un conjunto de filtros
- o El orden en que se añadan, será el orden en el que se ejecuten
 - El orden es muy importante

Pseudocódigo. Añadir filtros al gestor de filtros

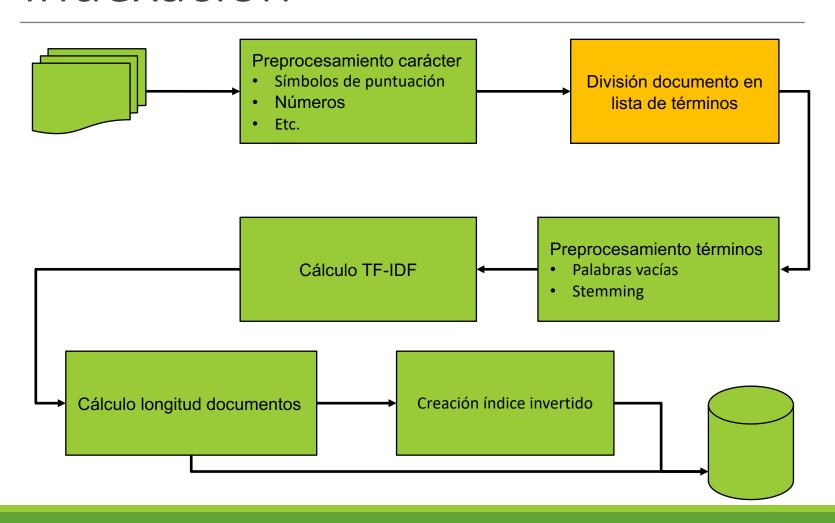
```
gestor.añadir(nuevo Filtro(patrón1, reemplazo1))
gestor.añadir(nuevo Filtro(patrón2, reemplazo2))
gestor.añadir(nuevo Filtro(patrón3, reemplazo3))
gestor.añadir(nuevo Filtro(patrón4, reemplazo4))
...
```

- Consejo: agrupar una secuencia de filtros bajo una misma función o clase
 - Se podrá repetir la misma secuencia fácilmente

- Ejemplo de secuencia de preprocesamiento de caracteres:
 - 1. Convertir todo el texto a minúsculas o mayúsculas
 - Los lenguajes de programación suelen ser sensibles a mayúsculas y minúsculas
 - 2. Eliminar los signos de puntuación
 - ¿Todos? Depende de la colección
 - En Twitter, @ y # son importantes
 - El guion es un caso especial: si une dos palabras no lo deberíamos quitar
 - 3. Eliminar los número que no formen parte de una palabra
 - CO2 es un término válido
 - 2016 no es un término significativo
 - 4. Eliminar los "-" que no formen parte de una palabra
 - 5. Eliminar los espacios duplicados

Java. Ejemplo de secuencia de filtros

```
characterFilter.addFilter(new ToLowerCaseFilter());
characterFilter.addFilter(new SpecialCharacterFilter("[^-\\w]", " "));
characterFilter.addFilter(new SpecialCharacterFilter("\\b[0-9]+\\b", " "));
characterFilter.addFilter(new SpecialCharacterFilter("-+ | -+", " "));
characterFilter.addFilter(new SpecialCharacterFilter(" +", " "));
```



Pseudocódigo. Esquema básico indexación

```
Para cada documento
   texto ← leer texto de documento
   textoProcesado ← preprocesarCaracteres(texto)
   vTerms ← extraerPalabras(textoProcesado)
   ...
Fin
```

- La división del texto procesado en una secuencia de términos dependerá del carácter que separe cada palabra
 - En el ejemplo anterior, se ha utilizado el carácter espacio para reemplazar las diferentes secuencias de caracteres

Pseudocódigo. División de texto en términos

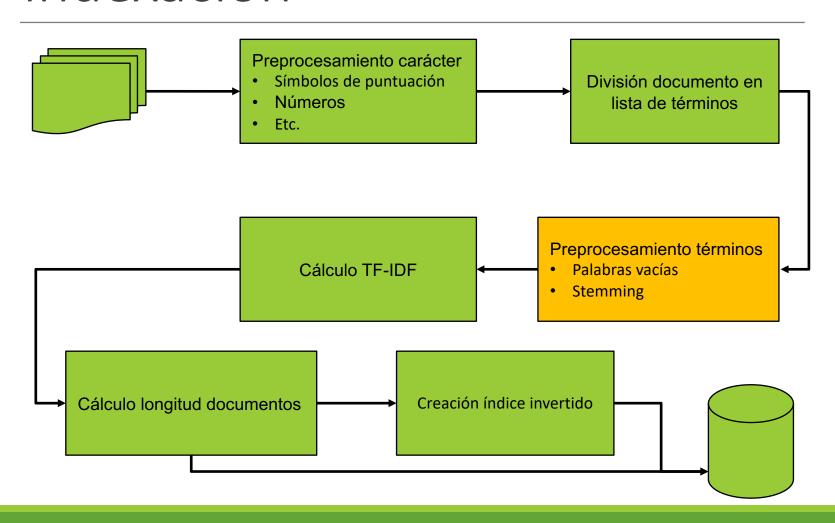
```
vectorTérminos ← dividirCadena(sPreprocesada, " ")
```

Java. División de texto en términos

```
String[] vTerms = sPreprocesada.split(" ");
```

Java. División de texto en términos y construcción de un Array

```
vTerm = new ArrayList<>(Arrays.asList(s.split(" ")));
```



- Se debe de realizar la misma secuencia de preprocesamiento a nivel de término a todos los documentos
- Se puede utilizar el patrón filtro
 - No se puede utilizar el mismo gestor de filtros para el preprocesamiento a nivel de carácter y a nivel de términos
 - Preprocesamiento caracteres: la entrada es una secuencia de caracteres
 - Preprocesamiento términos: la entrada es una secuencia (vector) de términos
- Consejo: crear una clase o función con la secuencia de filtros

- Los filtros pueden eliminar términos del vector y modificar sus caracteres
 - Es necesario una estructura que permita eliminar elementos
 - El vector/array clásico no lo permite
 - Utilizar un ArrayList o cualquier estructura similar
 - El recorrido será secuencial, por lo que la estructura no tiene por qué ordenar los elementos

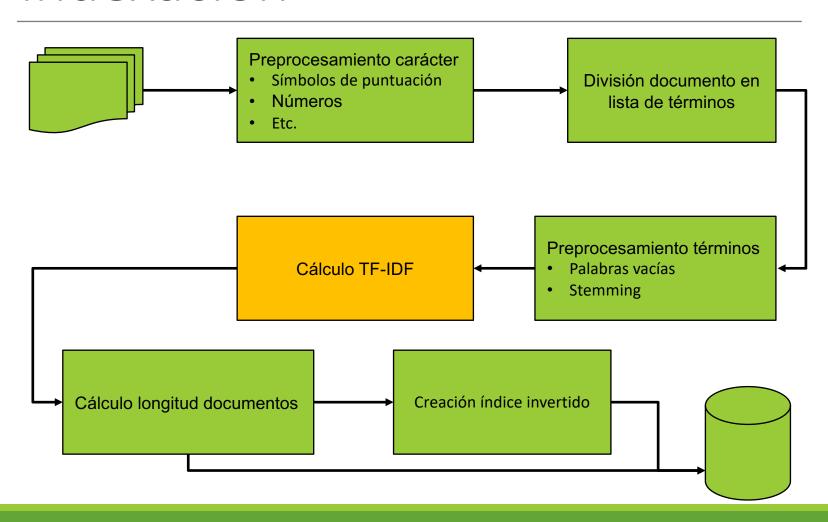
Pseudocódigo. Esquema básico indexación

```
Para cada documento
   texto ← leer texto de documento
   textoProcesado ← preprocesarCaracteres(texto)
   vTerms ← extraerPalabras(textoProcesado)
   vTermsProcesados ← preprocesarTérminos(vTerms)
   ...
Fin
```

- Ejemplo de secuencia de preprocesamiento de términos
 - Palabras vacías
 - Existen listas de palabras vacías:
 - http://www.ranks.nl/stopwords
 - Dependiendo de la colección, se deberá de añadir o quitar ciertas palabras
 - Stemming
 - Algoritmo de Porter
 - http://snowball.tartarus.org
 - Umbral de longitud
 - Eliminar aquellos términos que no superen una longitud determinada
 - Es importante, tras el stemming a veces se obtienen términos de una sola letra o términos sin contenido

Java. Ejemplo de uso del algoritmo Porter Stemmer

```
public ArrayList<String> execute(ArrayList<String> terms) {
  int i;
  for (i = 0; i < terms.size(); i++) {
    if (! terms.get(i).contains("-")) {
      this.stemmer.setCurrent(terms.get(i));
      this.stemmer.stem();
      terms.set(i, stemmer.getCurrent());
  return terms;
```



Pseudocódigo. Esquema básico indexación

```
Para cada documento
   texto ← leer texto de documento
   textoProcesado ← preprocesarCaracteres(texto)
   vTerms ← extraerPalabras(textoProcesado)
   vTermsProcesados ← preprocesarTérminos(vTerms)
   calcularTF(vTermsProcesados)
   ...
Fin
```

 El mejor esquema de ponderación de los términos en un documento es el TF-IDF

$$w_{i,j} = \begin{cases} (1 + \log f_{i,j}) \times \log \frac{N}{n_i} & Si \ f_{i,j} > 0 \\ 0 & en \ otro \ caso \end{cases}$$

- El TF se calcula a nivel de documento
 - Importancia del término dentro del documento
- El IDF se calcula a nivel de colección
 - · Importancia del término en la colección
- ¿Se puede calcular el TF-IDF en una sola iteración?
 - NO!!!
- El TF-IDF se tiene que calcular en una secuencia de iteraciones

- Para el calculo del TF necesitamos saber la frecuencia del término dentro del documento
 - No lo podemos saber hasta que no hayamos leído todo el documento
- Para el cálculo del IDF necesitamos saber el tamaño del vocabulario de la colección (número de términos de indexación)
 - No lo podemos saber hasta que toda la colección no haya sido procesada
- Secuencia de iteraciones para el cálculo del TF (para cada documento)
 - Contar la frecuencia de aparición de los términos en el documento actual
 - 2. Calcular el TF para los términos del documento actual

Pseudocódigo. Esquema básico indexación

```
Para cada documento
   texto ← leer texto de documento
   textoProcesado ← preprocesarCaracteres(texto)
   vTerms ← extraerPalabras(textoProcesado)
   vTermsProcesados ← preprocesarTérminos(vTerms)
   termsFrecuencia ← calcularTF_paso1(vTermsProcesados)
   ...
Fin
```

- El algoritmo para el cálculo de la frecuencia de los términos en un documento puede realizarse de diversas formas
 - Utilizar una mapa (HashMap)

· Clave: término

Valor: frecuencia

- Se debe utilizar instancia diferente del mapa para cada documento de la colección
 - Para no crear y destruir tantos objetos, se puede crear una sola instancia y vaciar la estructura para cada nuevo documento

Pseudocódigo. Algoritmo básico para el conteo de elementos

```
Para cada término € vTermsProcesados

Si (mapaFrecuenciasTerminos.contiene(término))

f ← mapaFrecuenciasTerminos.obtener(término)

f ← f + 1

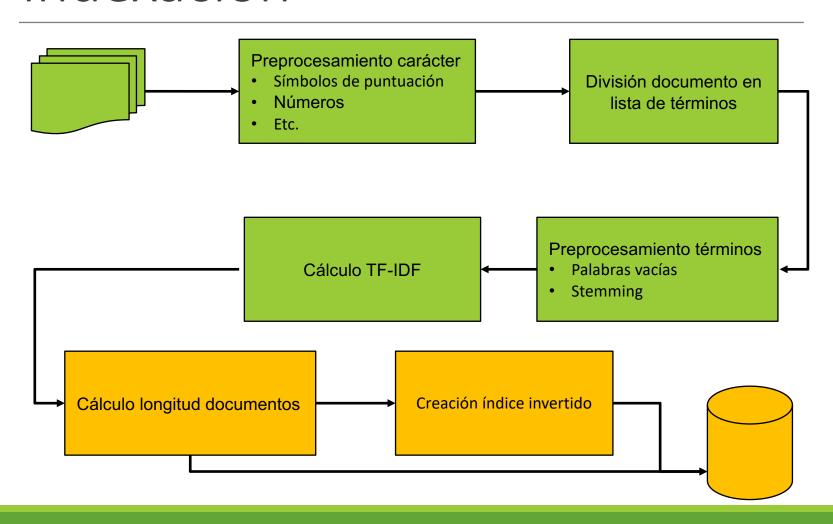
mapaFrecuenciasTerminos.poner(término, f)

Sino

mapaFrecuenciasTerminos.poner(término, 1.0)

Fin_Si
Fin
```

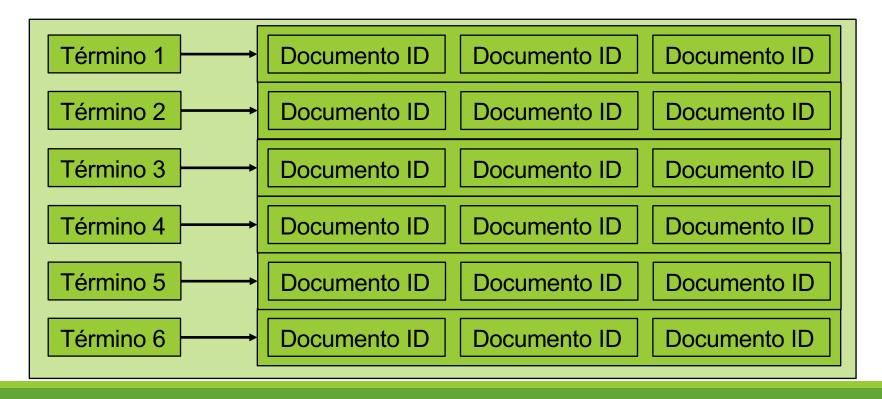
- Una vez procesados todos los documentos, se puede calcular el IDF de cada término
 - Problema: para calcular el IDF hace falta conocer el número de documentos en los que aparece una palabra
 - Solución: calcular el IDF, y TF-IDF, con la ayuda del índice invertido
- Consejo: el índice invertido puede empezar a construirse en el segundo paso del cálculo del TF
 - Se recorren todos los términos preprocesados del documento



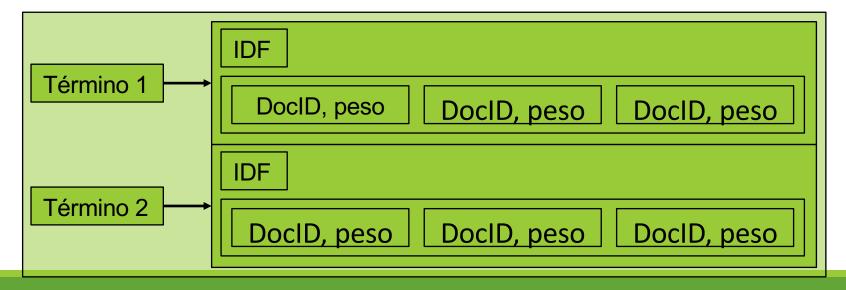
Pseudocódigo. Esquema básico indexación

```
Para cada documento
   texto ← leer texto de documento
   textoProcesado ← preprocesarCaracteres(texto)
   vTerms ← extraerPalabras(textoProcesado)
   vTermsProcesados ← preprocesarTérminos(vTerms)
   termsFrecuencia ← calcularTF_paso1(vTermsProcesados)
   indiceInvertido ← calcularTF_paso2(termsFrecuencia)
   ...
Fin
```

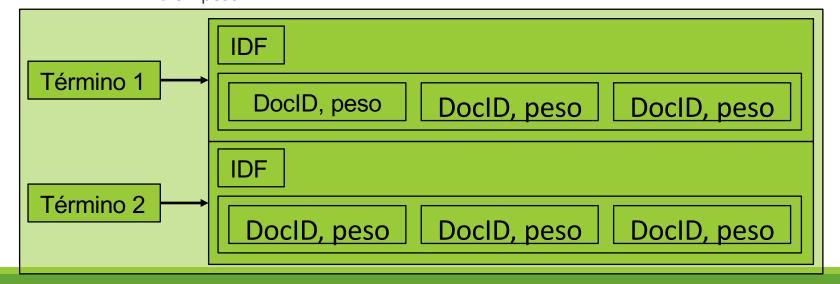
- Estructura básica de un índice invertido
 - Lista de términos
 - Cada término tiene asociado una lista de documentos



- La estructura se puede completar para mejorar la eficiencia en el módulo de recuperación
 - Para cada término, almacenar parejas de DocID-peso
 - Para cada término, almacenar el IDF
 - El IDF será necesario en el ranking ya que las consultas no tendrán TF
 - Las palabras no se repiten dentro de una consulta



- Estructura de datos para almacenar el índice invertido
 - Mapa (HashMap)
 - · Clave: término
 - Valor: tupla
 - IDF
 - Mapa (HashMap) con las parejas docID-peso
 - Clave: docIDValor: peso



Pseudocódigo. Calculo TF y creación índice invertido

```
Para cada término E termsFrequencia
  tf \leftarrow 1 + log(termsFrecuencia.obtener(término)) / log(2)
  Si (indiceInvertido.contiene(término))
    parejaDocPeso ← indiceInvertido.obtener(término)
  Sino
    Crear estructura pareja docID-peso
  Fin Si
  parejaDocPeso.poner(docID, tf)
  indiceInvertido.poner(término, parejaDocPeso)
Fin
```

Pseudocódigo. Esquema básico indexación

```
Para cada documento

texto ← leer texto de documento

textoProcesado ← preprocesarCaracteres(texto)

vTerms ← extraerPalabras(textoProcesado)

vTermsProcesados ← preprocesarTérminos(vTerms)

termsFrecuencia ← calcularTF_paso1(vTermsProcesados)

indiceInvertido ← calcularTF_paso2(termsFrecuencia)

Fin

calcularIDF(indiceInvertido)

longDocumentos ← calcularLongDocumentos(indiceInvertido)

escribirFichero(indiceInvertido)

escribirFichero(longDocumentos)
```

- Tras el segundo paso del cálculo del TF, el índice contiene:
 - \circ IDF = 0
 - Listado con las parejas docID-TF
- Para el cálculo del IDF se debe recorrer el índice invertido y para cada término calcular su IDF
 - Numerador: número total de documentos
 - Denominador: número de parejas docID-peso para un término dado
 - Tamaño del mapa secundario asociado al término

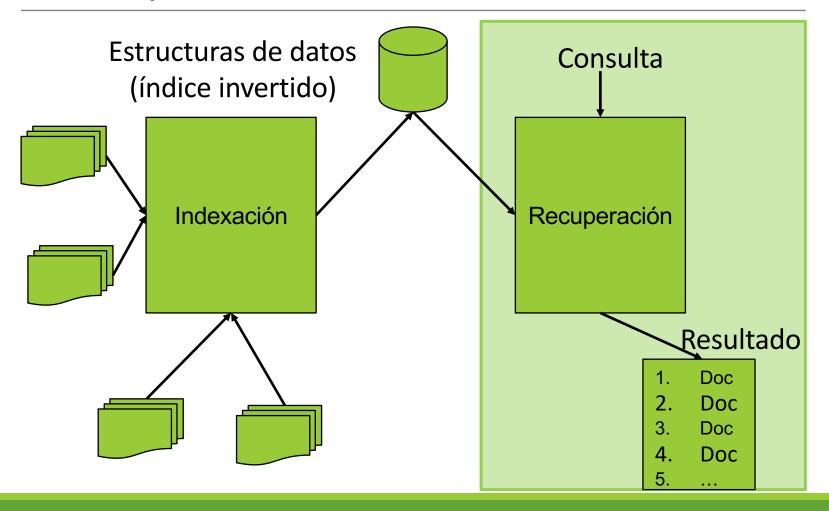
- Para el cálculo de la longitud del peso del documento se debe recorrer el índice invertido y todas las parejas docID-peso
 - El peso a tener en cuenta tiene que ser el IDF-TF
 - Multiplicar el TF de la pareja por el IDF del término
 - Utilizar el algoritmo básico de conteo
 - Clave: ID del documento
 - Valor: peso del documento

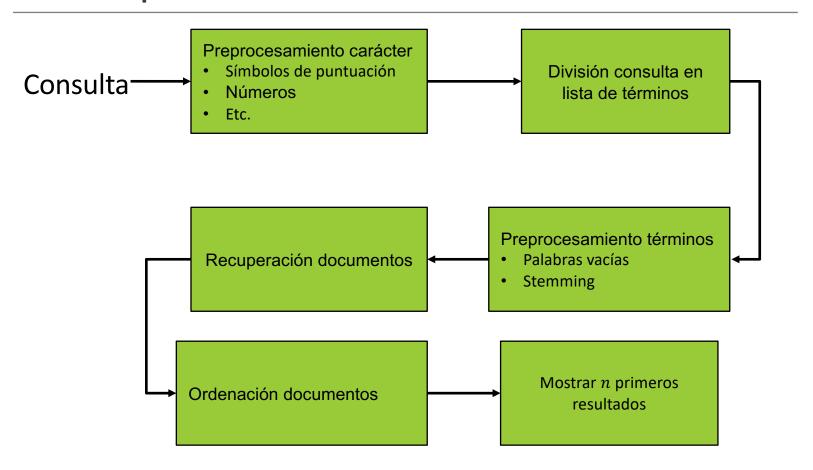
$$\left|\overrightarrow{d_j}\right| = \sqrt{\sum_{i}^{t} w_{i,j}^2}$$

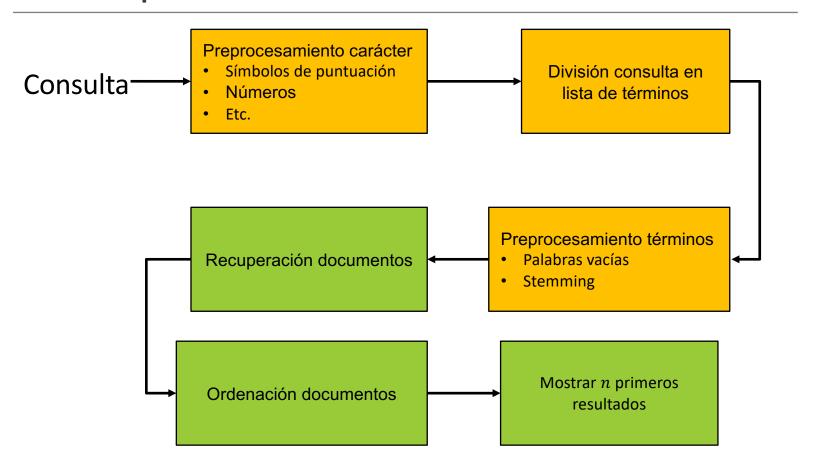
 Consejo: el cálculo del IDF y de la longitud del documento puede realizarse en el mismo recorrido del índice invertido

Esquema del Sistema

RECUPERACIÓN



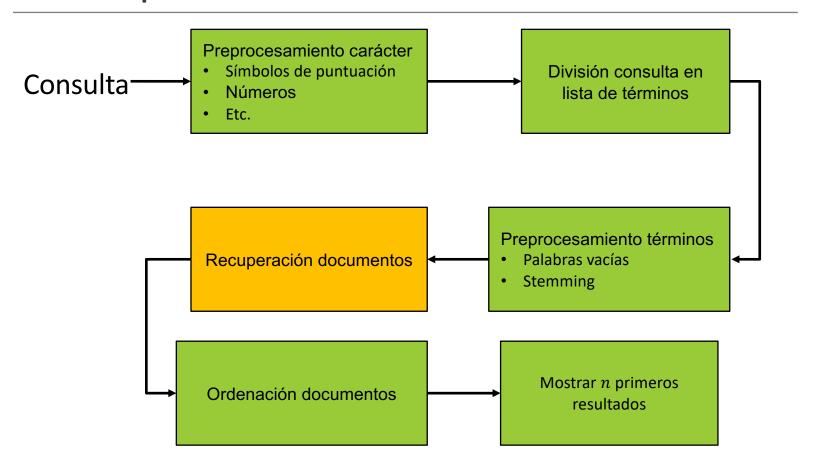




Pseudocódigo. Esquema básico indexación

```
longitudDocumento ← leerFichero()
indiceInvertido ← leerFichero()

consulta ← leer()
textoProcesado ← preprocesarCaracteres(consulta)
vTerms ← extraerPalabras(textoProcesado)
vTermsProcesados ← preprocesarTérminos(vTerms)
```



Pseudocódigo. Esquema básico indexación

```
longitudDocumento ← leerFichero()
indiceInvertido ← leerFichero()

consulta ← leer()
textoProcesado ← preprocesarCaracteres(consulta)
vTerms ← extraerPalabras(textoProcesado)
vTermsProcesados ← preprocesarTérminos(vTerms)
docRecuperados ← recuperarDocumentos(vTermsProcesados)
...
```

#	Término			
1	to			
2	do			
3	is			
4	be			
5	or			
6	not			
7	I			
8	am			
9	what			
10	think			
11	therefore			
12	da			
13	let			
14	it			

IDF	
1	
0,415	
2	
0	
2	
2	
1	
1	
2	
2	
2	
2	
2	
2	

d_1	d_2	d_3	d_4
3	2		
0,830		1,073	1,073
4			
	2		
	2		
	2	2	
	2	1	
	2		
		2	
		2	
			5,170
			4
			4

Longitud	d_1	d_2	d_3	d_4
Vector normal	5,068	4,899	3,762	7,738

$$d_1 = \frac{1 \times 3 + 0,415 \times 0,830}{5,068} = 0,660$$

$$d_2 = \frac{1 \times 2 + 0.415 \times 0}{4.899} = 0.048$$

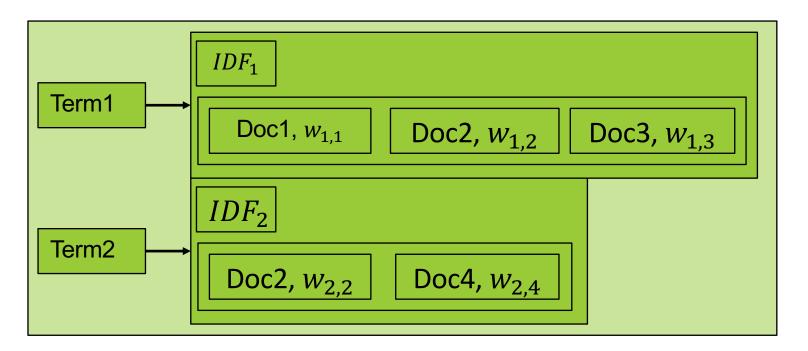
$$d_3 = \frac{1 \times 0 + 0,415 \times 1,073}{3,762} = 0,118$$

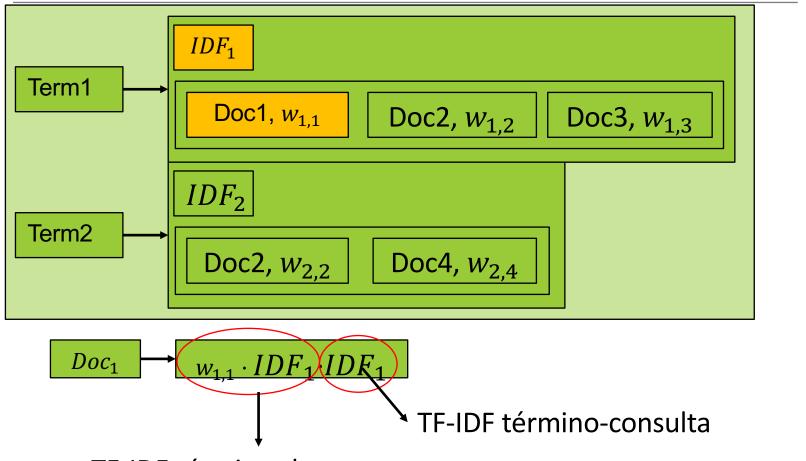
$$d_4 = \frac{1 \times 0 + 0,415 \times 1,073}{7,738} = 0,058$$

- Computo del peso de cada documento para los términos introducidos
 - Para cada documento, obtener el peso del término en el documento
 - Calcular el peso total
- Problemas:
 - La estructura de índice invertido no permite navegar fácilmente por los documentos
 - Permite navegar por los términos
 - Los documentos que contengan los términos serán solo un pequeño subconjunto de la colección total
- La búsqueda por documentos no es un buen enfoque

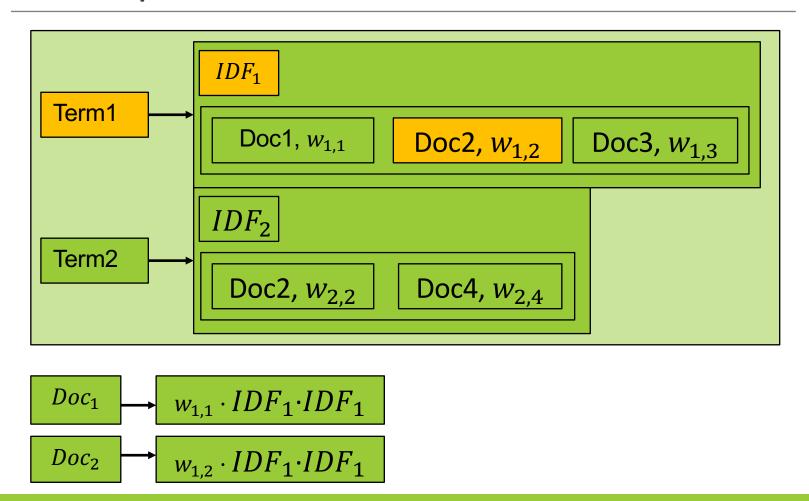
- o Para mejorar la eficiencia, intercambiaremos el enfoque
 - Buscaremos por términos (de la consulta)
- La fórmula para el calculo del ranking de un documento no variará
 - Calcular el numerador de cada documento de forma iterativa
 - Algoritmo básico de conteo
 - Cuando el numerador esté completo, dividir por la longitud del documento

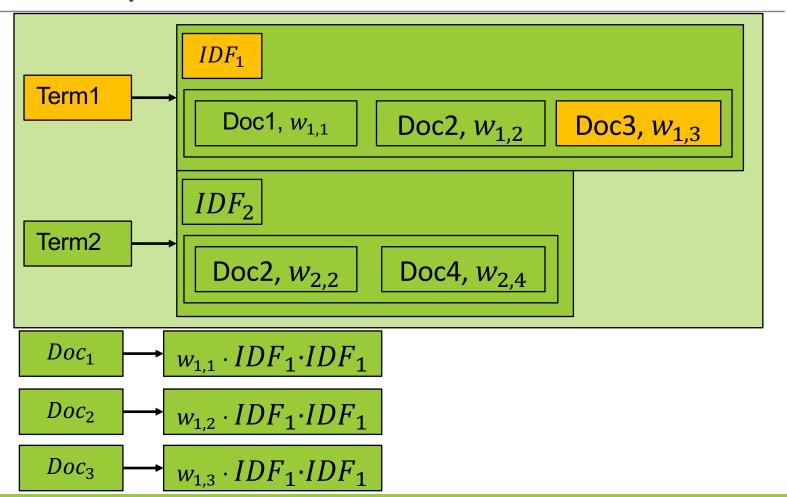
Consulta: Term1 Term2

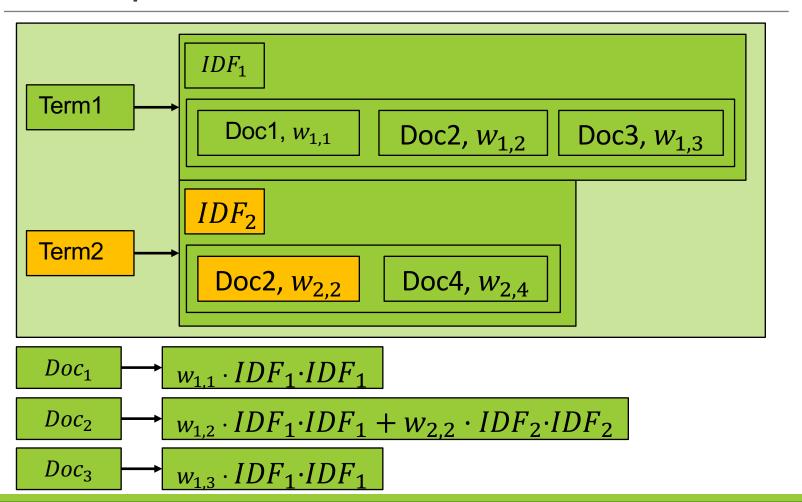


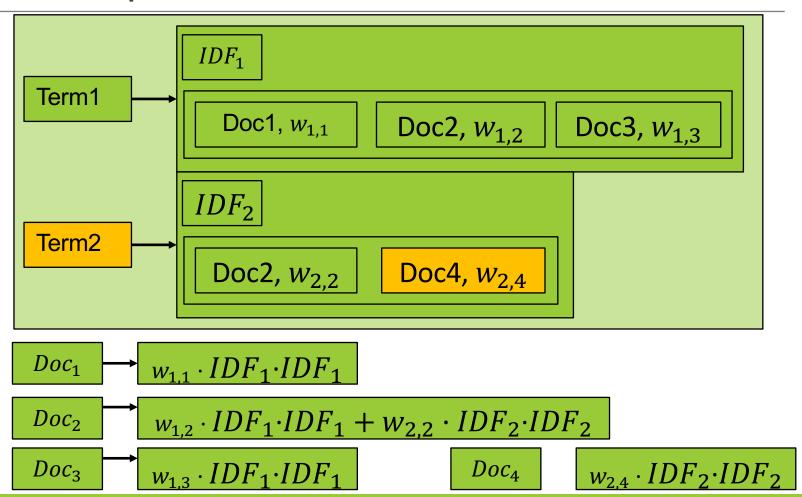


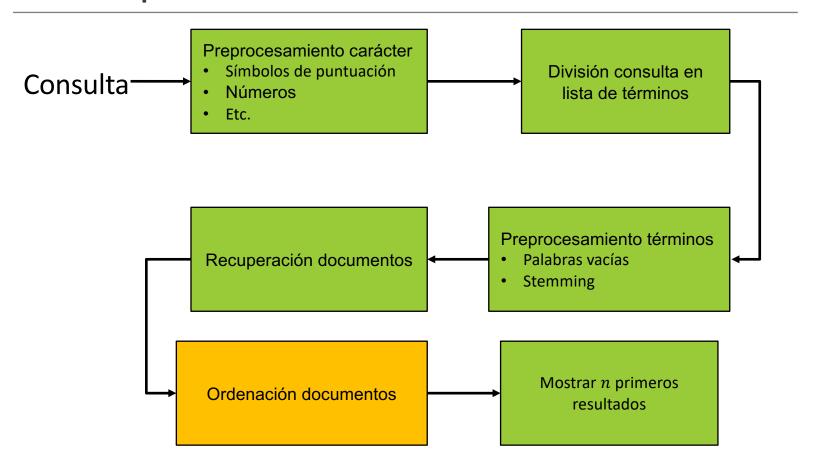
TF-IDF término-documento

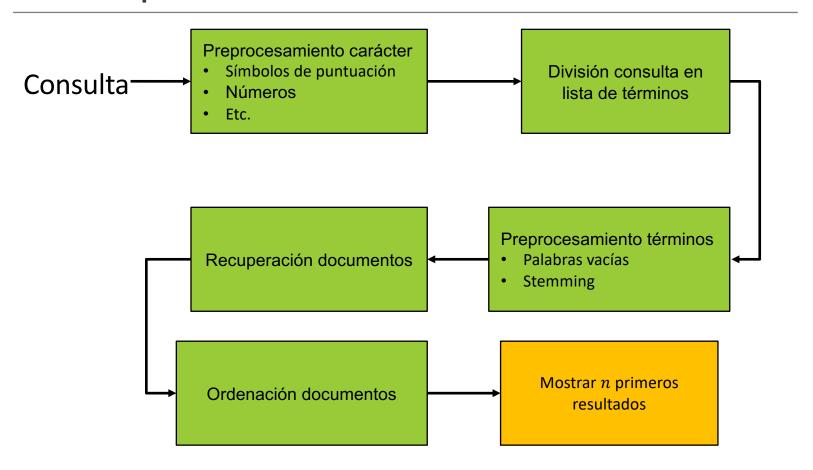












```
Introduce the query terms (enter to finish): cancer
  Applying the characters filter.
 Applying the terms filter.
Document ID:000087503800030 (weight: 2.8531885058944506)
Summary: Cancer - Preventing cervical cancer
Document ID:000265193600031 (weight: 2.077315916410297)
 All cancers arise as a result of changes that have occurred in the DNA sequence of the genomes of
cancer cells. Over the past quart[...]
Document ID:000286636300028 (weight: 1.930905213689829)
Summary: Mitochondrial Capture by a Transmissible Cancer
Document ID:000168862900052 (weight: 1.8926040663111325)
Summary: Diagnosing cancer in vivo
Document ID:000181965400029 (weight: 1.8885292643002551)
Summary: Developmental predisposition to cancer
Document ID:000168710000055 (weight: 1.858914299736125)
 Cancer genetics has for many years focused on mutational events that have their primary effect
within the cancer cell. Recently that [...]
Document ID:000311031600033 (weight: 1.8435889828509757)
 Cancer metabolism has received a substantial amount of interest over th[...]
Document ID:000225161400038 (weight: 1.7926977330136216)
 Disruption of the normal regulation of cell-cycle progression and division lies at the heart of the
events leading to cancer.[...]
Document ID:000244718100033 (weight: 1.6848975747020316)
 Cancers arise owing to mutations in a subset of genes that confer growth advantage. The
availabi[...]
Document ID:000324545700031 (weight: 1.6838125998079245)
 Phenotypic and functional heterogeneity arise among cancer cells within the same tumour as a
conseque[...]
```