Análisis de tópicos: términos

Salvador López Mendoza

Mayo de 2018

PROBLEMA

- Entrada.
 - Una colección de N documentos de texto.
 - Una cantidad k de tópicos.
- Salida.
 - k tópicos: $\{\theta_1, \ldots, \theta_k\}$
 - Porcentaje de cobertura de los tópicos en cada documento
 d_i: {π_{i1},...,π_{ik}}

Se cumple que:

$$\sum_{j=1}^k \pi_{ij} = 1$$

Entonces, π_{ij} es la probabilidad de que el documento d_i cubra el tópico θ_j

¿Cómo se define θ_i ?

TÉRMINO = TÓPICO

Se define cada tópico por un término que aparezca en los documentos.

Los términos deben ser característicos.

Ejemplo: En un períodico las noticias están agrupadas por secciones:

Política, Economía, Deportes, Cultura, etc.

Para determinar a qué sección corresponde cada artículo, ¿qué palabra (o término) sirve para discriminar?.

EJERCICIO

El mediocampista mexicano Marco Fabián aseguró que tras pasar por momentos difíciles el año pasado se siente más fuerte y está listo para ayudar al Eintracht Frankfurt en la segunda vuelta de la Bundesliga y para pelear por un lugar para la Copa del Mundo de Rusia 2018. En entrevista a la revista del Eintracht, Fabián dijo que está ansioso de regresar a las canchas.

EJERCICIO (II)

| Tópico | Doc-1 | Doc-2 | Doc-N |
|-----------------------|-----------------------|--------------------|------------------------|
| θ_1 (deportes) | $\theta_{11} = 30 \%$ | $\theta_{21} = 0$ | $\theta_{N1}=0$ |
| θ_2 (viajes) | $	heta_{12}=12\%$ | $\theta_{22} = 25$ | $\theta_{N2}=10$ |
| : | : | : | : |
| θ_k (ciencia) | $\theta_{1k} = 6\%$ | $\theta_{2k} = 15$ | $\theta_{Nk} = 34$ |

¿Cuáles son las palabras adecuadas para clasificar los documentos?



Minando k tópicos

- Analizar los textos en la colección de documentos (C) para obtener candidatos a términos (término = palabra).
- ② Diseñar una función de calificación que permita *medir* qué tan bueno es cada término si se le usa para determinar un tópico.
 - Debe favorecer a los términos representativos (mayor frecuencia).
 - Evitar palabras demasiado frecuentes (artículos, etc.).
 Las funciones que asignan pesos en recuperación de textos (TF-IDF) son útiles.
 - Se pueden usar heurísticas específicas al dominio de trabajo (favorecer palabras del título, hashtags, etc.).
- Tomar los k términos con la calificación más alta. Evitar redundancia.



Cobertura de los tópicos π_{ij}

¿Cómo se mide la cobertura de un tópico en un documento?

- Contar las apariciones del término que define al tópico.
 Para el documento d_i:
 count(deportes, d_i); count(viajes, d_i); ...; count(ciencia, d_i);
- Onsiderar la proporción respecto a la cobertura de los otros tópicos.

$$\pi_{ij} = count(\theta_j, d_i) / \sum_{l=1}^{k} count(\theta_L, d_i)$$

EFECTIVIDAD

```
¿Qué tan bien funciona?
```

Sea d_i el documento que se revisa:

... después de su derrota ante el Guadalajara, las águilas del América tuvieron que viajar a Los Ángeles para cumplir con su compromiso en ...

... a pesar de que su estrella se lesionó ...

¿Cuánto valen $count(deportes, d_i)$; $count(viajes, d_i)$; . . .; $count(ciencia, d_i)$?

$$\pi_{i1} = c(deportes, d_i) = 0$$

$$\pi_{i2} = c(viajar, d_i) = 1$$

$$\pi_{ik} = c(ciencia, d_i) = 0$$

¡Es un documento de la sección de viajes!



PROBLEMAS

- $\pi_{i1} = c(deportes, d_i) = 0$ Hay que considerar palabras relacionadas con *deportes*.
- $\pi_{ik} = c(ciencia, d_i) = 0$ Considerando la anterior, podría considerarse a *estrella* como una palabra relacionada con *ciencia*. *estrella* es una palabra ambigua. Puede aparecer en contextos diversos.
- ¿Cómo minar tópicos complicados?

PROBLEMAS (II)

- Falta poder de expresión.
 - Solamente se pueden representar tópicos muy sencillos o muy generales.
 - No es posible representar tópicos complicados.
- Cobertura incompleta del vocabulario.
 - No es posible capturar las variaciones en el vocabulario (palabras relacionadas, sinónimos).
- Ambigüedad en la identificación de las palabras.
 - El término que define los tópicos puede ser ambiguo. Por ejemplo estrella.
 - la estrella de cine, es una estrella del fútbol.

