

Informe Práctica.

Sistemas de Recomendación.

Modelos Basados en Contenido

Gestión del Conocimiento en las Organizaciones

Alberto Antonio Hernández Hernández

Eduardo Socas Luis

Marcial Álvarez Parejo

Pablo González Martín

PE101

Índice

Índice.....	2
Introducción.....	3
Análisis realizado.....	3
Conclusiones extraídas.....	5
Resultados reales obtenidos.....	6

Introducción

En esta práctica se desarrolla un sistema de recomendación basado en contenido.

El objetivo principal es procesar un conjunto de documentos en texto plano, aplicar técnicas de procesamiento de lenguaje natural (tokenización, eliminación de stop-words, lematización) y generar representaciones vectoriales mediante TF, IDF y TF-IDF.

Análisis realizado

Para el análisis utilizamos los documentos en formato .txt proporcionados en el repositorio de la práctica. A cada documento se le aplicaron los siguientes pasos:

a) Normalización

- Conversión de todo el texto a minúsculas.
- Eliminación de signos de puntuación, números y caracteres no alfabéticos.

b) Tokenización

- Se dividió cada documento en tokens utilizando el separador por espacios y reglas básicas de segmentación.
- Esto permitió obtener listas de palabras con las que trabajar de manera uniforme.

c) Eliminación de stop-words

- Utilizando el fichero de palabras vacías, se eliminaron términos como: de, la, que, en, por, y, un...
- Esta fase redujo el número de términos irrelevantes y permitió aumentar la calidad de la representación vectorial.

d) Lematización

- Se aplicó el fichero de lemas proporcionado, unificando palabras con significados equivalentes.
- Este paso redujo la redundancia y mejoró la representatividad de los términos.

2. Cálculo de TF, IDF y TF-IDF

a) Frecuencia de término (TF)

Esto nos permite observar qué palabras son más representativas de cada texto.

b) Frecuencia inversa de documento (IDF)

Pudimos observar que los términos que aparecen en muchos documentos tienen un IDF bajo, mientras que los términos particulares de un sólo documento tienen un IDF alto.

c) TF-IDF

Se generan vectores que capturan la importancia real de cada término en cada documento.

3. Similitud coseno entre cada par de documentos

La similitud coseno muestra:

- Valores cercanos a 1: documentos con vocabulario muy similar.
- Valores cercanos a 0: documentos casi sin relación semántica.

En general, los resultados mostraron agrupaciones temáticas claras: los documentos que trataban temas similares presentan similitudes altas,

mientras que los documentos con vocabulario técnico o muy específico muestran mayor distancia frente al resto.

Conclusiones extraídas

1. El preprocesamiento (stop-words + lematización) es esencial.

Sin estas fases, los términos repetitivos y las variaciones morfológicas habrían distorsionado los resultados, reduciendo la claridad de los vectores TF-IDF.

2. TF-IDF proporciona una representación efectiva del contenido.

Permite captar el peso real de cada término en el documento y penaliza las palabras comunes que aparecen en todos los textos.

3. La similitud coseno permite identificar correctamente documentos relacionados.

La métrica resultó robusta incluso cuando algunos documentos eran mucho más largos que otros.

4. Los documentos con vocabulario especializado se muestran claramente diferenciados.

5. El modelo basado en contenido funciona especialmente bien cuando los textos tienen temas diferenciados.

En cambio, documentos demasiado cortos o extremadamente generales tienden a generar similitudes bajas y menos informativas.

6. La calidad de la lematización influye directamente en la precisión del sistema.

Cuanto mejor esté preparado el fichero de lematización, mayor coherencia semántica se logra en la representación vectorial.

7. El método permite extenderse a muchos contextos prácticos.

Resultados reales obtenidos

Matriz de Similitud Coseno										
	document-03.txt	document-04.txt	document-05.txt	document-06.txt	document-07.txt	document-08.txt	document-09.txt	document-10.txt	document-01.txt	document-02.txt
document-03.txt	1.000	0.869	0.876	0.873	0.838	0.864	0.853	0.854	0.846	0.821
document-04.txt	0.869	1.000	0.887	0.887	0.856	0.881	0.866	0.848	0.866	0.821
document-05.txt	0.876	0.887	1.000	0.891	0.851	0.878	0.874	0.866	0.863	0.831
document-06.txt	0.873	0.887	0.891	1.000	0.851	0.876	0.868	0.864	0.864	0.839
document-07.txt	0.838	0.856	0.851	0.851	1.000	0.846	0.852	0.835	0.829	0.793
document-08.txt	0.864	0.881	0.878	0.876	0.846	1.000	0.867	0.861	0.842	0.826
document-09.txt	0.853	0.866	0.874	0.868	0.852	0.867	1.000	0.856	0.846	0.804
document-10.txt	0.854	0.848	0.866	0.864	0.835	0.861	0.856	1.000	0.836	0.803
document-01.txt	0.846	0.866	0.863	0.864	0.829	0.842	0.846	0.836	1.000	0.818
document-02.txt	0.821	0.821	0.831	0.839	0.793	0.826	0.804	0.803	0.818	1.000

Matriz de similitud coseno (para documentos en inglés)

- Indica qué tan parecidos son entre sí los documentos del corpus
- La similitud en general es bastante alta, ya que no baja del 0.8
- La diagonal principal tiene 1.000 como resultado porque se trata de la similitud entre los mismos documentos

Resultados																			
document-03.txt					document-04.txt					document-05.txt					document-06.txt				
Índice	Término	TF	IDF	TF-IDF	Índice	Término	TF	IDF	TF-IDF	Índice	Término	TF	IDF	TF-IDF	Índice	Término	TF	IDF	TF-IDF
1	day	0.007	1.000	0.007	1	early	0.003	2.012	0.005	1	morning	0.008	1.000	0.008	1	morning	0.005	1.000	0.005
2	quietly	0.002	1.318	0.003	2	morning	0.008	1.000	0.008	2	i	0.116	1.000	0.116	2	silence	0.008	1.318	0.010
3	sky	0.009	1.000	0.009	3	i	0.111	1.000	0.111	3	leave	0.013	1.000	0.013	3	sun	0.005	1.000	0.005
4	pale	0.002	1.201	0.003	4	decide	0.003	1.318	0.003	4	house	0.003	2.299	0.006	4	climb	0.003	1.788	0.005
5	i	0.116	1.000	0.116	5	a	0.061	1.000	0.061	5	sun	0.008	1.000	0.008	5	horizon	0.003	1.318	0.003
6	leave	0.007	1.000	0.007	6	walk	0.013	1.000	0.013	6	rise	0.003	1.201	0.003	6	spread	0.005	1.201	0.006
7	house	0.002	2.299	0.005	7	sky	0.010	1.000	0.010	7	send	0.003	1.788	0.005	7	faint	0.003	2.299	0.006
8	sun	0.007	1.000	0.007	8	light	0.008	1.000	0.008	8	soft	0.003	1.201	0.003	8	streaks	0.003	2.299	0.006
9	start	0.005	1.606	0.008	9	dawn	0.003	2.705	0.007	9	light	0.008	1.000	0.008	9	gold	0.003	1.318	0.003
10	rise	0.002	1.201	0.003	10	sun	0.005	1.000	0.005	10	horizon	0.003	1.318	0.003	10	pale	0.003	1.201	0.003
11	air	0.009	1.000	0.009	11	high	0.003	2.705	0.007	11	shades	0.003	2.299	0.006	11	pink	0.003	1.452	0.004
12	cool	0.002	1.201	0.003	12	paint	0.003	2.012	0.005	12	gold	0.003	1.318	0.003	12	sky	0.008	1.000	0.008
13	freshness	0.002	1.606	0.004	13	horizon	0.003	1.318	0.003	13	pink	0.003	1.452	0.004	13	air	0.010	1.000	0.010
14	lingers	0.002	2.705	0.006	14	soft	0.005	1.201	0.006	14	air	0.008	1.000	0.008	14	feel	0.023	1.000	0.023
15	warmth	0.002	2.705	0.006	15	gold	0.003	1.318	0.003	15	carry	0.008	1.000	0.008	15	cool	0.003	1.201	0.003
16	morning	0.005	1.000	0.005	16	pale	0.003	1.201	0.003	16	coolness	0.003	2.299	0.006	16	light	0.010	1.000	0.010
17	set	0.002	2.012	0.005	17	pink	0.003	1.452	0.004	17	night	0.003	1.606	0.004	17	touch	0.003	1.318	0.003
19	decide	0.002	1.318	0.003	18	air	0.008	1.000	0.008	18	clean	0.003	2.012	0.005	18	breath	0.003	2.299	0.006
20	walk	0.009	1.000	0.009	19	cool	0.003	1.201	0.003	19	sharp	0.003	1.095	0.003	19	night	0.003	1.606	0.004
21	lake	0.017	1.000	0.017	20	chilly	0.003	2.705	0.007	20	day	0.008	1.000	0.008	20	i	0.111	1.000	0.111
23	mejust	0.002	2.705	0.006	21	carry	0.008	1.000	0.008	21	freshly	0.003	2.705	0.007	21	decide	0.003	1.318	0.003
24	a	0.059	1.000	0.059	22	freshness	0.003	1.606	0.004	22	wash	0.003	2.705	0.007	22	walk	0.008	1.000	0.008
25	notebook	0.009	1.000	0.009	23	exist	0.005	1.452	0.007	23	set	0.003	2.012	0.005	23	lake	0.023	1.000	0.023
27	pen	0.002	1.201	0.003	24	start	0.005	1.606	0.008	24	lake	0.021	1.000	0.021	24	carry	0.005	1.000	0.005
30	feel	0.014	1.000	0.014	25	day	0.005	1.000	0.005	25	a	0.051	1.000	0.051	25	a	0.043	1.000	0.043
31	write	0.014	1.000	0.014	28	notebook	0.010	1.000	0.010	28	pen	0.003	1.201	0.003	27	notebook	0.010	1.000	0.010
33	trail	0.002	1.000	0.002	30	pen	0.003	1.201	0.003	30	small	0.010	1.000	0.010	29	pen	0.003	1.201	0.003
34	water	0.009	1.000	0.009	32	write	0.018	1.000	0.018	31	notebook	0.010	1.000	0.010	33	write	0.018	1.000	0.018
35	familiar	0.005	1.452	0.007	34	reach	0.005	1.000	0.005	34	write	0.015	1.000	0.015	35	reach	0.008	1.000	0.008
36	repeat	0.002	2.705	0.006	35	lake	0.025	1.000	0.025	36	path	0.005	1.000	0.005	36	water	0.013	1.000	0.013
37	time	0.007	1.000	0.007	36	path	0.005	1.000	0.005	37	path	0.005	1.000	0.005	37	path	0.005	1.000	0.005

Una vez ejecutamos, obtenemos una columna por documento, en las que tenemos:

- Índice (1º ocurrencia del término en el documento)
- Término
- TF
- IDF
- TF-IDF

Todo esto tras evidentemente haber seleccionado también ficheros de tokenización y stopwords, para que todo se ejecute de la forma que buscamos.

Matriz de Similitud Coseno

	doc1- es.txt	doc2- es.txt	doc3- es.txt	doc4- es.txt	doc5- es.txt	doc6- es.txt	doc7- es.txt	doc8- es.txt	doc9- es.txt	doc10- es.txt
doc1-es.txt	1.000	0.265	0.282	0.331	0.301	0.352	0.465	0.438	0.355	0.398
doc2-es.txt	0.265	1.000	0.193	0.285	0.243	0.234	0.296	0.300	0.254	0.289
doc3-es.txt	0.282	0.193	1.000	0.260	0.242	0.266	0.294	0.310	0.269	0.310
doc4-es.txt	0.331	0.285	0.260	1.000	0.273	0.330	0.426	0.414	0.383	0.372
doc5-es.txt	0.301	0.243	0.242	0.273	1.000	0.285	0.310	0.298	0.297	0.285
doc6-es.txt	0.352	0.234	0.266	0.330	0.285	1.000	0.374	0.406	0.362	0.395
doc7-es.txt	0.465	0.296	0.294	0.426	0.310	0.374	1.000	0.467	0.434	0.445
doc8-es.txt	0.438	0.300	0.310	0.414	0.298	0.406	0.467	1.000	0.387	0.456
doc9-es.txt	0.355	0.254	0.269	0.383	0.297	0.362	0.434	0.387	1.000	0.378
doc10-es.txt	0.398	0.289	0.310	0.372	0.285	0.395	0.445	0.456	0.378	1.000

Matriz de similitud coseno (para nuevos documentos en español)

- La similitud general, al contrario que en el caso de la matriz para los documentos en inglés, es bastante baja, ya que queríamos comprobar el comportamiento del modelo en otro contexto.

- Al igual que en el modelo anterior, hace referencia a la similaridad entre documentos, y la diagonal principal vuelve a ser 1.000 porque es la similaridad entre los mismos documentos.

doc1-es.txt					doc2-es.txt					doc3-es.txt					doc4-es.txt					doc5-es.txt					doc6-es.txt				
Índice	Término	TF	IDF	TF-IDF	Índice	Término	TF	IDF	TF-IDF	Índice	Término	TF	IDF	TF-IDF	Índice	Término	TF	IDF	TF-IDF	Índice	Término	TF	IDF	TF-IDF	Índice	Término	TF	IDF	TF-IDF
1	mañana	0.006	2.299	0.015	1	tren	0.008	2.705	0.021	1	tarde	0.009	2.299	0.021	1	subi	0.008	2.705	0.021	1	noche	0.008	2.705	0.022	1	mucho	0.004	2.705	0.012
2	amaneció	0.006	2.705	0.018	2	se	0.024	1.095	0.026	2	lenta	0.009	2.705	0.024	2	colina	0.008	2.299	0.018	2	cayó	0.008	2.299	0.018	2	gente	0.004	2.299	0.010
3	envuelta	0.006	2.705	0.018	3	haber	0.032	1.095	0.035	3	aire	0.018	1.201	0.021	3	qué	0.008	2.299	0.018	3	lentamente	0.008	2.299	0.018	3	evita	0.004	2.705	0.012
4	niebla	0.006	2.299	0.015	4	machado	0.008	2.705	0.021	4	olla	0.009	1.606	0.014	4	tal	0.008	1.788	0.014	4	puerto	0.008	2.705	0.022	4	lluvia	0.022	2.299	0.051
5	suave	0.006	2.012	0.013	5	hacia	0.008	1.788	0.014	5	a	0.045	1.000	0.045	5	vez	0.008	1.452	0.011	5	luzes	0.016	2.299	0.037	5	a	0.040	1.000	0.040
6	caminé	0.006	1.452	0.009	6	pocos	0.008	2.299	0.018	6	aceite	0.009	2.705	0.024	6	buscaba	0.008	2.299	0.018	6	de	0.056	1.000	0.056	6	mi	0.004	2.299	0.010
7	hacia	0.006	2.012	0.013	7	minutos	0.008	2.705	0.021	7	fresco	0.009	2.705	0.024	7	aire	0.008	1.201	0.009	7	barcos	0.008	2.705	0.022	7	veces	0.004	1.606	0.007
8	rio	0.013	2.705	0.035	8	y	0.040	1.000	0.040	8	y	0.054	1.000	0.054	8	o	0.015	2.299	0.035	8	se	0.008	1.095	0.009	8	me	0.027	1.000	0.027
9	siguiendo	0.006	2.705	0.018	9	silenciar	0.008	1.318	0.010	10	pan	0.009	2.705	0.024	9	silenciar	0.008	1.318	0.010	9	reflejaban	0.008	2.299	0.018	10	gusta	0.009	1.788	0.016
10	sendero	0.006	2.299	0.015	10	volvió	0.008	2.705	0.021	11	caliente	0.009	2.299	0.021	10	ventar	0.031	1.788	0.055	10	agua	0.016	1.318	0.021	11	caminar	0.004	2.705	0.012
11	de	0.091	1.000	0.091	11	a	0.040	1.000	0.040	12	colina	0.009	2.299	0.021	11	soplaba	0.008	2.705	0.021	11	estrellas	0.008	2.705	0.022	12	ella	0.004	2.705	0.012
12	piedras	0.006	2.705	0.018	12	llenar	0.008	2.705	0.021	13	podía	0.009	2.705	0.024	12	fuerte	0.008	2.012	0.015	12	movidas	0.008	2.705	0.022	13	hoy	0.004	2.299	0.010
13	húmedas	0.006	2.705	0.018	13	estación	0.008	2.705	0.021	14	ver	0.009	1.606	0.014	13	y	0.053	1.000	0.053	13	vaivén	0.008	2.705	0.022	14	de	0.063	1.000	0.063
14	que	0.039	1.000	0.039	14	me	0.032	1.000	0.032	15	campos	0.009	2.705	0.024	14	arrastraba	0.008	2.705	0.021	15	olas	0.008	2.299	0.018	15	esos	0.009	2.299	0.021
15	brillaban	0.006	2.705	0.018	15	quedé	0.008	1.606	0.013	16	de	0.054	1.000	0.054	15	olor	0.008	2.299	0.018	16	caminé	0.008	1.452	0.012	16	días	0.004	2.299	0.010
16	luz	0.013	1.606	0.021	16	andén	0.008	2.705	0.021	17	olivos	0.009	2.705	0.024	16	de	0.069	1.000	0.069	17	muelle	0.016	2.705	0.043	17	no	0.009	1.000	0.009
17	tenué	0.006	2.705	0.018	17	observando	0.008	2.705	0.021	18	extendiéndose	0.009	2.705	0.024	17	tierra	0.008	1.788	0.014	18	escuchando	0.008	2.299	0.018	18	tormenta	0.004	2.705	0.012
19	amanecer	0.006	2.299	0.015	18	cómo	0.016	1.318	0.021	19	mar	0.009	2.012	0.018	18	a	0.038	1.000	0.038	19	crujir	0.008	2.705	0.022	19	fuerte	0.009	2.012	0.018
20	aire	0.006	1.201	0.008	19	humo	0.008	2.705	0.021	20	verde	0.009	1.788	0.016	19	lejos	0.008	1.788	0.014	21	madera	0.008	2.012	0.016	20	llovizna	0.004	2.705	0.012
21	olla	0.006	1.606	0.010	20	de	0.048	1.000	0.048	22	ordenado	0.009	2.299	0.021	20	valle	0.008	2.299	0.018	22	mi	0.008	1.318	0.011	21	constante	0.009	2.012	0.018
22	a	0.032	1.000	0.032	21	motor	0.008	2.705	0.021	23	bajé	0.009	2.705	0.024	21	se	0.023	1.095	0.025	23	pasos	0.008	2.299	0.018	22	y	0.040	1.000	0.040
23	tierra	0.006	1.788	0.012	23	disipaba	0.008	2.705	0.021	24	espacio	0.009	1.788	0.016	22	extendía	0.008	2.705	0.021	24	y	0.048	1.000	0.048	23	suave	0.004	2.012	0.009
24	y	0.039	1.000	0.039	24	lentamente	0.008	2.299	0.018	25	hasta	0.009	2.012	0.018	23	cielo	0.008	2.012	0.015	25	cantar	0.008	2.705	0.022	25	puse	0.004	2.705	0.012
26	hojas	0.006	2.299	0.015	25	aire	0.008	1.201	0.010	26	vieja	0.009	2.012	0.018	24	gris	0.008	1.606	0.012	26	distante	0.008	2.705	0.022	26	mi	0.013	1.318	0.018
27	mojadas	0.006	2.705	0.018	27	algo	0.016	1.606	0.025	27	casa	0.018	2.299	0.041	26	abrir	0.008	2.705	0.021	28	gaviota	0.008	2.705	0.022	27	impermeable	0.004	2.705	0.012
28	no	0.013	1.000	0.013	28	extrañamente	0.008	2.705	0.021	29	piedra	0.009	2.705	0.024	27	promesa	0.008	2.705	0.021	29	aire	0.008	1.201	0.010	29	salí	0.004	2.012	0.009
29	llevaba	0.006	1.788	0.012	29	pacífico	0.008	2.705	0.021	30	pasaba	0.009	2.705	0.024	29	pregunta	0.008	2.705	0.021	30	olla	0.008	1.606	0.013	31	calles	0.004	2.299	0.010
30	prisa	0.006	2.012	0.013	30	aquella	0.016	2.705	0.043	31	veranos	0.009	2.705	0.024	30	me	0.023	1.000	0.023	31	a	0.024	1.000	0.024	33	barrio	0.004	2.705	0.012
31	libreta	0.013	2.705	0.035	31	quietud	0.008	2.299	0.018	33	niño	0.009	2.705	0.024	31	dettuve	0.008	1.788	0.014	32	sal	0.008	2.705	0.022	34	ciudad	0.009	2.299	0.021
32	vieja	0.006	2.012	0.013	32	reloj	0.008	2.705	0.021	34	estar	0.027	1.201	0.032	33	mitad	0.008	2.705	0.021	35	herrar	0.008	2.299	0.018	35	se	0.018	1.095	0.020
34	lápiz	0.006	2.705	0.018	34	muro	0.008	2.705	0.021	35	igual	0.009	2.299	0.021	35	camino	0.008	1.606	0.012	36	pescadores	0.008	2.705	0.022	36	ver	0.009	1.606	0.014
35	cortar	0.006	2.705	0.018	35	marcaba	0.008	2.705	0.021	36	contraventanas	0.009	2.705	0.024	36	cerré	0.008	2.299	0.018	37	guardaban	0.008	2.705	0.022	37	diferente	0.009	2.705	0.024
37	guardaba	0.006	2.299	0.015	36	siete	0.008	2.705	0.021	37	azuladas	0.009	2.705	0.024	37	ojos	0.008	2.705	0.021	38	redes	0.008	2.705	0.022	39	colores	0.004	2.705	0.012
38	bolsillo	0.006	2.299	0.015	38	media	0.008	2.705	0.021	38	fuente	0.009	2.299	0.021	39	sentí	0.008	2.012	0.015	39	hablaban	0.008	2.705	0.022	40	parecen	0.004	2.705	0.012
40	abrigar	0.006	2.299	0.015	39	parecía	0.008	1.606	0.013	39	agua	0.009	1.318	0.012	41	golpeando	0.008	2.705	0.021	40	voz	0.008	2.299	0.018	41	más	0.022	1.201	0.027
42	paso	0.006	2.299	0.015	40	detenido	0.008	2.705	0.021	40	sillas	0.009	2.705	0.024	42	mi	0.015	1.318	0.020	41	baja	0.008	2.012	0.016	42	profundos	0.004	2.705	0.012
43	murmullo	0.006	2.012	0.013	41	palomas	0.008	2.705	0.021	41	apoyadas	0.009	2.705	0.024	43	cara	0.008	2.299	0.018	42	oscuridad	0.008	2.705	0.022	44	asfalto	0.004	2.705	0.012
45	agua	0.019	1.318	0.026	42	caminaban	0.008	2.705	0.021	42	contra	0.009	2.705	0.024	44	haber	0.031	1.095	0.033	43	exigiera	0.008	2.705	0.022	45	brilla	0.004	2.705	0.012

Una vez ejecutamos, al igual que para los documentos en inglés, obtenemos una columna por cada documento que seleccionamos, y cada columna contiene:

- Índice (1º ocurrencia del término en el documento)
- Término
- TF
- IDF
- TF-IDF