

text

순서가 상관없는 문장에 대한 텍스트 수치화







BoW(Bag of Words)

단어의 순서를 고려하지 않고 단어의 출현 빈도에만 집중하는 텍스트 수치화 방법

> doc1 = "정부가 발표하는 물가상승률과 소비자가 느끼는 물가상승률은 다르다."



DTM(Document-Term Matrix)

다수의 문서에 대한 BoW을 하나의 행렬로 표현한 것

DTM

vocabi	l일이	길고	노란	먹고	HLHL	사과	싶은	저는	좋아요
D _o	0	0	0	1	0	1	1	0	0
ocument 2	0	0	0	1	1	0	1	0	0
nt 2 ≕	0	1	1	0	2	0	0	0	0
index	1	0	0	0	0	0	0	1	1

하계

- 1. 희소표현으로 인한 공간낭비
- 2. 불용어로 인한 문제

TF-IDF

단어의 빈도와 역 문서 빈도를 사용하여 단어들마다 중요한 정도에 따라서 가중치를 부여하는 방법

tf(d,t): 특정 문서 d에서의 특정 단어 t의 등장 횟수

df(t) : 특정 단어 t가 등장한 문서의 수

idf(d,t): df(t)에 반비례하는 수

$$idf(d,t) = log(rac{n}{1+df(t)})$$

IDF

vocab	
과일이	0.69314
-1-	

길고 0.693147

노란 0.693147

먹고 0.287682

바나나 0.287682

사과 0.693147

저는 0.693147

0.287682

좋아요 0.693147

voca	b과일이	길고	노란	먹고	바나나	사과	싶은	저는	좋아요
Doc	0	0	0	1	0	1	1	0	0
Ocument	0	0	0	1	1	0	1	0	0
nt 2	0	1	1	0	2	0	0	0	0
index	1	0	0	0	0	0	0	1	1

doc0 - 먹고 <mark>싶은</mark> 사과

TF-IDF

 $TF - IDF = DTM \times IDF$

doc1 – 먹고 <mark>싶은</mark> <mark>바나나</mark>

doc2 - 길고 노란 <mark>바나나</mark> 바나나

doc3 - 저는 과일이 좋아요

	₽	V	oca	b 과일이	길고	노란	먹고	바나나	사과	싶믄	저는	좋아요
	7	Do	0	0.000000	0.000000	0.000000	0.287682	0.000000	0.693147	0.287682	0.000000	0.000000
	? - -									0.287682		
<u>.</u> L	<u>-</u>	nt in	2	0.000000	0.693147	0.693147	0.000000	0.575364	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000
	2	<u> </u>		0.693147						0.000000		

감사합니다