

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

vocab과일이		길고	노란	먹고	HILILI	사과	싶은	저는	좋아요
D o	0	0	0	1	0	1	1	0	0
ocument	0	0	0	1	1	0	1	0	0
Ř 2 ⊒	0	1	1	0	2	0	0	0	0
dex 3	1	0	0	0	0	0	0	1	1

한계

- 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	0.6931
길고	0.6931

실고 0.693147 노란 0.693147

먹고 0.287682

바나나 0.287682

사과 0.693147

싶은 0.287682

0.693147

좋아요 0.693147

저는

DTM

vocab	·일이	길고	노란	먹고	바나나	사과	싶믄	저는	좋아요
Doc	0	0	0	1	0	1	1	0	0
0 Document	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> <mark>바나니</mark>

doc3 - 저는 과일이 좋아요

D	V	oca	ab 과일이	길고	노란	먹고	바나나	사과	싶믄	저는	좋아요
ŀ	Do	0	0.000000	0.000000	0.000000	0.287682	0.000000	0.693147	0.287682	0.000000	0.000000
	ocume)	1	0.000000	0.000000	0.000000	0.287682	0.287682	0.000000	0.287682	0.000000	0.000000
	ent in	2	0.000000	0.693147	0.693147	0.000000	0.575364	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000
	index	3	0.693147	0.000000	0.0000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.693147	0.693147

감사합니다