

텍스트 마이닝

TEXT MINING

텍스트 마이닝

- Data mining Data
 - 수치형, 범주형, bool형, 텍스트 등
- 비정형데이터
 - text, image, sound etc.
 - 어떻게 정형화 데이터로 변환시킬 것인가?
- 텍스트 마이닝
 - 비정형화된 데이터를 처리
 - 블로그, 온라인 포럼, 리뷰사이트, 뉴스기사, 트위터 등
- 활용사례
 - 뉴스를 주제별로 정리
 - 이메일 스팸 분류

텍스트 마이닝

- 텍스트 마이닝

- 1980년대 급부상하였으나 노동집약적이고 수동적인 방법으로 인해 발전이 더디다가 최근 90년대 말부터 급속하게 발전.(인터넷과 컴퓨터기술의 발달)
- 텍스트로부터 고품질의 정보를 도출하는 과정으로, 입력된 텍스트를 구조화해 그 데이터에서 패턴을 도출한 후 결과를 평가/해석하는 일련의 과정
- 텍스트 마이닝은 다양한 포맷의 문서로부터 **단어의 매트릭스**를 만들어 추가 분석이나 데이터 마이닝 기법을 적용해 통찰(insight)을 얻어 의사결정을 지원하는 방법
- 감성분석(sentiment analysis), 워드 클라우드(word cloud), 문서의 요약(summarization), 분류(classification), 군집(clustering), 특성 추출(feature extraction) 등에 활용

텍스트 마이닝

- 용어
 - 말뭉치(corpus)
 - 대용량의 정형화된 텍스트 집합(large and structured set of texts)
 - 토큰(token)
 - 분석을 위해 사용하고자 하는 단어와 같은 의미 있는 텍스트 단위
 - 형태소 -> 단어 -> 문장 -> 문단 -> 문서
 - 토큰화(tokenization), 파싱(parsing)
 - 텍스트를 토큰으로 분할하는 과정
 - 형태소 분석(stemming)
 - 단어의 어간을 추출하는 과정
 - learned, learning, learns → learn
 - 불용어(stop words)
 - 의미가 없는 단어들
 - and, the, of, a 등

텍스트 마이닝

– 문서용어행렬(document-term-matrix, DTM)

- 문서별 특정 문자의 빈도표
- 이것은 각 문서가 1개 행을 이루고 각 용어가 1개 열을 채우는 구조로 된 문서들의 모음집(즉, 말뭉치)이라고 설명할 수 있는 희소 행렬(sparse matrix)이다. 이 행렬을 구성하는 각 값은 일반적으로 단어 개수 또는 tf-idf 이다.

	it	is	good	Bad
It is good.	1	1	1	0
It is bad.	1	1	0	1

– 용어문서행렬(term-document-matrix, TDM)

- 단어별 문서의 빈도표 생성
- DTM의 전치행렬, 문서개수 < 단어목록

텍스트 마이닝

- tf(term frequency) : 용어빈도
 - 문서에서 단어가 얼마나 자주 나오는가를 나타내는 척도
 - idf(inverse document frequency) : 역문서빈도
 - 흔히 사용하는 단어의 중요성은 낮추면서도 문서 모음집에서 많이 사용되지 않는 단어에 대해서는 오히려 중요성을 키운 용어 사용 척도
 - tf-idf(용어빈도-역문서빈도) : 두 수량을 서로 곱한 것
 - 빈도는 해당 용어가 얼마나 드물게 사용되는가에 따라 조정된다.
-
- 단어와 문서의 빈도 분석
 - tf-idf(용어빈도-역문서빈도)
 - 소설집에 포함된 소설이나 웹 사이트 모음집에 들어 있는 1개 웹 사이트와 같은 문서 모음집(즉, 말뭉치)에 속한 1개 문서에 대한 특정 단어의 중요도를 측정하기 위한 통계량.

텍스트 마이닝

- 기존 텍스트 마이닝에서 텍스트를 저장하는 방식
 - 문자열(string)
 - 텍스트를 R 언어의 문자열(문자 벡터 또는 리스트) 형식으로도 저장할 수 있으며, 종종 텍스트 데이터는 이 형식에 맞춰 메모리로 읽혀진다.
 - 말뭉치(corpus)
 - 이러한 객체 유형에는 일반적으로 추가 메타데이터(metadata) 및 세부 사항(details)을 사용해 주석 처리한 원시 문자열(raw strings)도 들어 있다.
 - 단어주머니(bag-of-words, BOW)
 - 단어들의 배치 순서를 고려해서 얻는 이득보다 불편함이 더 크기 때문에 어순을 무시한 텍스트 데이터를 정형화된 데이터로 간주(단어주머니 접근법)
 - 어근을 중시하는 입장에서는 어근을 통합하여 처리한 텍스트 데이터를 정형화된 데이터로 간주
 - 단어들은 물론 단어들의 순서가 포함된 텍스트 데이터가 정형화된 데이터로 간주.
- R에서 text 분석
 - 텍스트 데이터 분석 R 함수들과 결과물들은 리스트(list) 형식을 따른다.
 - lapply() : list apply
 - sapply() : simplified apply
 - tapply() : table apply

- 텍스트 데이터 or DTM을 분석하는 방법
 - 사전기반 접근방법(dictionary-based approach)
 - 사전(事前, a priori)에 규정된 단어의 의미를 기반으로 텍스트의 의미를 추정.
 - 지도 기계학습(supervised machine learning)
 - 텍스트 데이터 중 일부에서 텍스트의 의미가 알려져 있는 경우
 - 비지도 기계학습(unsupervised machine learning)
 - 텍스트 데이터의 의미가 전혀 알려져 있지 않고, 기계학습을 통해 텍스트 데이터의 의미를 추정하는 경우
- 텍스트 사전처리(preprocessing)
 1. 공란 처리
 2. 대소문자 통일
 3. 숫자표현 제거
 4. 문장부호 및 특수문자 제거
 5. 불용단어 제거
 6. 어근 동일화 처리

- Text mining R Packages
 - tm : 방대한 양의 텍스트를 효과적이고 효율적으로 처리하기에 적합한 패키지.
 - wordcloud : 텍스트 데이터 시각화
 - SnowballC : 불용어처리

- tm_map
 - 말뭉치 사전처리 과정. 데이터 정제, 문자열 표준화
 - 구두점과 불필요한 글자들(공백, 숫자, 특수기호, 대소문자 구분)을 제거.
 - 메시지를 개별 단어로 나눈다.
 - VCorpus : 메모리에서만 유지하는 corpus, 휘발성
 - Pcorpus : R외부의 데이터베이스나 파일로 관리되는 corpus.
 - tm_map 함수의 인자들
 - As.plainTextDocument : XML문서를 text로 변환
 - stripWhitespace : 빈칸 제거, 2회 이상 연이어 등장하는 공란이나 탭 공란 등을 1개의 공란으로 치환.
 - tolower : 대문자를 소문자로 변환
 - stopwords : 띄워쓰기, 시제 변환
 - removeNumbers : 숫자 제거
 - removeWords : 불용어 제거
 - stopwords() : 불용어 벡터 생성
 - removePunctuation : 특수문자 제거
 - VectorSource : vector source 생성.

문자열 처리 방식

- 문자 처리 방식
 - 한글, 영어, 중국어, 일본어 등 수많은 언어가 존재.
- 영문의 경우
 - 대문자 A ~ Z : 26문자
 - 소문자 a ~ z : 26문자
 - 숫자 0 ~ 9 : 10개 (62개)
 - 특수기호 !, @, \$... (66개)
 - $62 + 66 = 128(2^7)$: ASCII code (128개(0~127)의 문자와 정수가 1:1로 매칭)
 - $128 + 128(\text{예비문자}) = 256(2^8)$: byte (문자 하나를 표현하는 단위, 0 ~ 256개 경우의 수)
- 한글, 한자, 중국어, 일본어 등 다양한 문자열을 표현
- Unicode (Multibyte를 이용하여 한 문자를 표현)
 - UTF-8 (Universal Transformation Format)
 - Unicode의 한 종류, 대부분 사용
 - 가변길이 1 ~ 4 byte를 사용한다. 1,112,064자까지 표현이 가능.
 - ASCII 호환 U+0000 ~ U+007F (1 ~ 127)
 - 한글 set이 존재
- 인코딩(encode) \leftrightarrow 디코딩(decode)
 - Encode : 문자열 \rightarrow 0 or 1(byte)
 - Decode : 0 or 1 \rightarrow 문자열 (string)