홍익 대학교 Hyun-Sun Ryu

데이터의 종류



텍스트 마이닝(Text mining)

텍스트 마이닝이란

- 1. 비정형화된 데이터를 처리하는 것으로 뉴스 기사, 동화, 리뷰 사이트 등의 내용에서 단어를 추출하거나 주제별로 정리하거나 이메일 스팸 분류 등을 할 수 있음.
- 2. 텍스트 데이터에서 가치와 의미가 있는 정보를 찾아내는 기법

텍스트 마이닝 용어정리

코퍼스 corpus

말뭉치 - 관련된 문서들의 집합

토큰 token 기호에 의해서 나누어진 기본 단위로 문장을 구분 말뭉치의 가장 작은 단위

파싱_{parsing} 토큰화_{tokenization}

|텍스트의 단어, 절을 분리하는 작업

텍스트 마이닝 용어정리

어간 추출 stemming

단어의 어간을 추출하는 과정(eating->eat)

불용어 Stop words

의미 없는 단어(the, and, of 등) (common words)

용어-문서 행렬 Term-Document Matrix

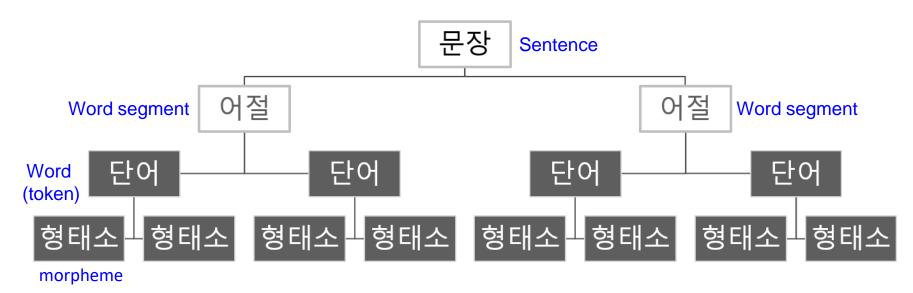
문서와 문서에 있는 단어를 행렬로 정리

용어-문서 행렬(Term-Document Matrix)

parsing, stopwords 처리, stemming 후 아래와 같은 matrix로 정리

	문서1	문서2	문서3
Algebras	1	0	0
And	2	0	1
Categories	1 0		0
Computation	1	1 1	
Computational	0	0	1
:	•••		•••
of	0	1	0
Parallel	0	0	1
Semantics	1	1	0

텍스트 마이닝 요구 기능



형태소: 더 이상 분석할 수 없는 가장 작은 말의 단위 예: '먹었다', '먹다', '먹을', '먹이다' 에서 '먹'을 제외한 나머지 를 **형식형태소**, '먹 ' 을 **실질형태소**라고 함

데이터 전처리(Text Preprocessing)

텍스트를 처리하기 전에 텍스트를 다듬는 작업

- 단어의 토근화(tokenizing)
- 정규화(Normalization)

문서에서 단어를 추출한 후 같은 의미의 단어를 묶어주는 것을 정규화, 아무런 의미없는 단어를 제거하는 <mark>정제(cleaning)</mark>도 수행함.

영어를 정규화할때 대소문자 가리지 않고 소문자로 통일.

불용어(Stopword)

직접 데이터를 보고 의미없는 단어를 제거. 대표적으로 전치사, 대명사, 접속어가 있음.

정규 표현식(regular expression)

정규 표현식으로 특정 규칙에 해당되는 단어

단어의 토큰화

What a wonderful world!

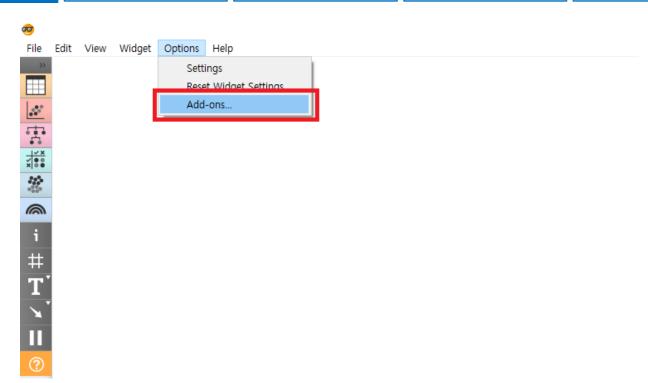
She is a walking dictionary.

→ "what", "a", "wonderful", "world", "!") "she", "is", "a", "walking", "dictionary", ":") 마침표(.), 콤마(,), 세미콜론(:), 물음표(?), 느낌표(!) 등과 같은 구두점(punctuation)과 특수문자는 단어의 의미 없음

KT&G, ph.D., 10.03, She's, walking dictionary → 이런 단어는 어떻게 처리할 것인가? \rightarrow 토큰화를 위한 다양한 알고리즘이 나와있음. 적합한 알고리즘을 선택하여 처리

텍스트 마이닝(Text mining)

 전처리
 문서 요약
 문서 분류
 문서 군집
 특징 추출

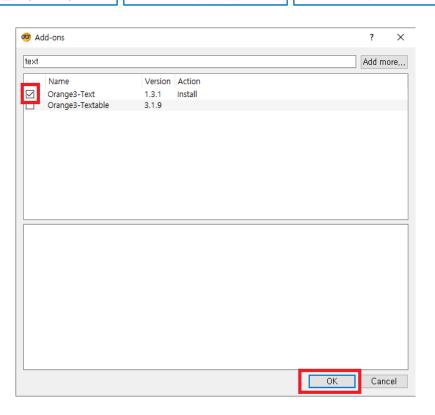


전처리

문서 요약

문서 분류

문서 군집



전처리

문서 요약

문서 분류

문서 군집

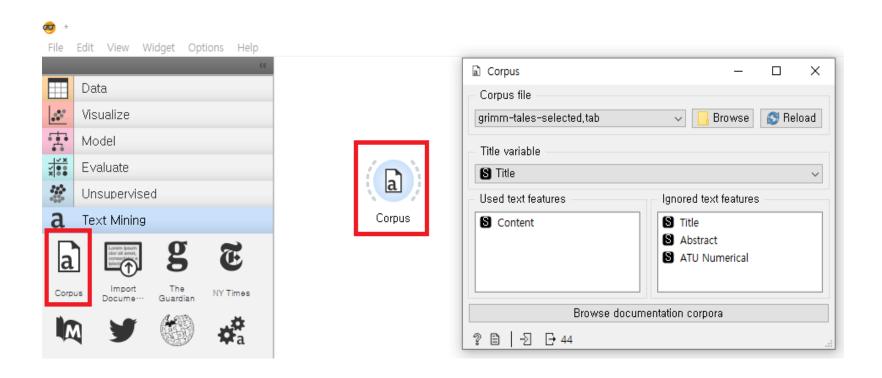


전처리

문서 요약

문서 분류

문서 군집

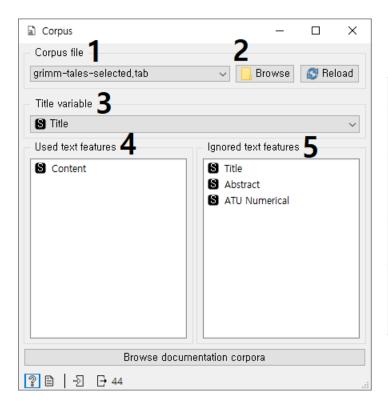


전처리

문서 요약

문서 분류

문서 군집



① Corpus file	데이터 파일을 탐색하거나 샘플 파일을 로드합니다.
② Browse	데이터 파일을 찾습니다.
③ Title vraiable	Corpus viewer에서 문서 제목으로 표시되는 변수를 선택합니다.
④ Uesd text features	텍스트 분석에 사용될 feature입니다.
③ Ignored text features	텍스 분석에서 사용되지 않는 feature입니다.

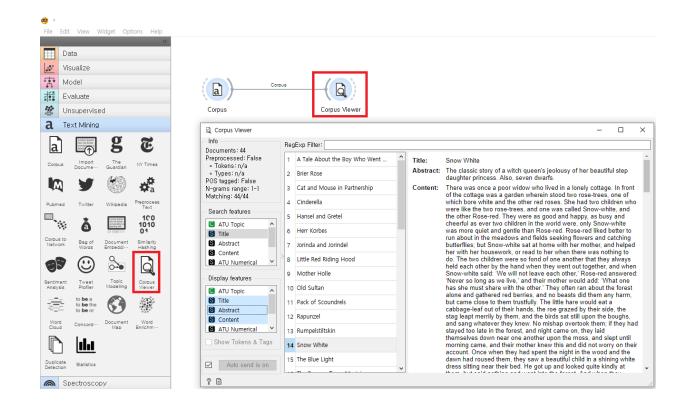
Aarne-Thompson-Uther (아르네-톰슨-아서)Index (ATU Index)

전처리

문서 요약

문서 분류

문서 군집



전처리 문서 요약 문서 분류 문서 군집 특징 추출

위젯	설명	입력	출력
Word Cloud	말뭉치에서 워드 클라우드를 생성한다.	Corpus	Topics, Corpus, Selected Words, Word Counts

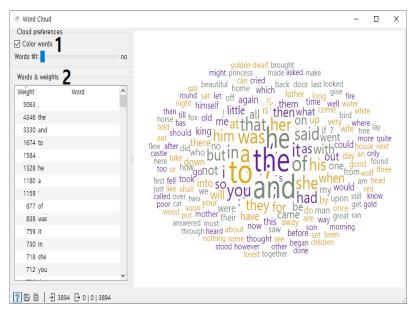
- Word Cloud 위젯을 사용하면 말뭉치의 토큰을 표시하며, 말뭉치 features가 위젯의 입력에 있을 때 말뭉치의 단어 빈도나 평균 단어 수를 나타냄.
- 단어는 위젯의 빈도에 따라 나열되며 위젯은 클라우드 단어에서 선택한 토큰을 포함하는 문서를 출력

전처리

문서 요약

문서 분류

문서 군집



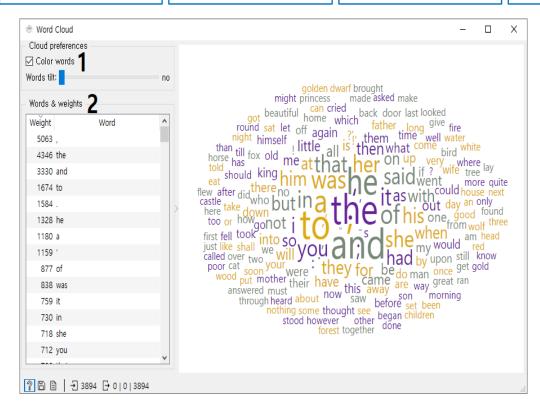
① Cloud Preference	Plot을 조정할 수 있습니다.
	Color words를 활성화 한 경우 단어에는 임의의 색상이 할당되며
	비활성화 한 경우 단어는 모두 검정색으로 처리됩니다.
	Words tilt에서는 단어 기울기를 조정할 수 있습니다.
② Words & Weights	Words & weights는 말뭉치 또는 항목의 빈도별로 단어를 정렬하여
	표시합니다. 단어를 클릭하면 클라우드에서 동일한 단어가 선택되
	고 일치하는 문서가 출력됩니다. Ctrl키를 사용해서 두 개 이상의
	단어를 선택하고 선택한 단어 중 임의의 단어와 일치하는 문서가
	출력에 나타납니다.

전처리

문서 요약

문서 분류

문서 군집



전처리 문서 요약 문서 분류 문서 군집 특징 추출

위젯	설명	입력	출력
Preprocess Text	텍스트 전처리 파이프라인을 구성한다.	Corpus	Corpus

- Preprocess Text 위젯을 사용하면 텍스트를 더 작은 단위로 분할하여 필터링하고 정규화를 실행하며 n-gram을 만들고 일부 언어 레이블이 있는 토큰에 태그를 지정
- 분석 단계는 순차적으로 적용되며 순서를 변경할 수 있음.

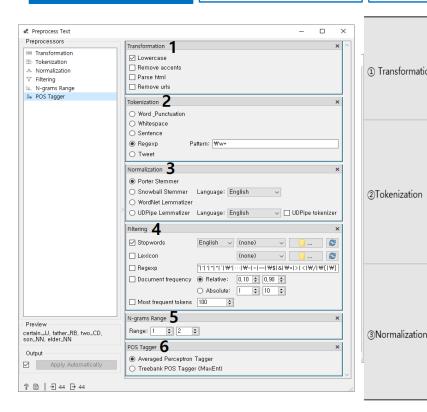
전처리

문서 요약

문서 분류

문서 군집

특징 추출



입력 데이터를 변환합니다. 기본적으로 소문자 변환을 적용합니다.

- Lowercase: 모든 텍스트를 소문자로 바꿉니다.

- Remove accents: 텍스트의 모든 악센트가 제거됩니다.

- Parse html: html태그를 감지하고 텍스트만 구문 분석합니다.

- Remove urls: 텍스트에서 url이 제거됩니다.

텍스트를 더 작은 구성 요소(단어, 문장, 빅그램)으로 나눕니다.

- Word&punctuation: 텍스트를 단어별로 나누고 구두점 기호를 유지합니다.

- Whitespace: 텍스트를 공백으로만 분할합니다.

- Sentence: 전체 문장만 유지한 채 텍스트를 완전히 중지하여 분할합니다.

- Regexp: 제공된 정규식별로 텍스트를 분할합니다. 기본적으로 단어 단위로만 분할됩니다.

- Tweet: 해시태그, 이모티콘 및 기타 특수 기호를 보관하는 사전 훈련된 트위터 모델에 의해 텍스트를 분할합니다.

- Snowball stemmer: 개선된 포터 스템머를 적용하는데 표준화를 위한 언어를 설정해야 합니다.

- Wordnet lemmatizer: 영어의 큰 어휘 데이터베이스를 기반으로 하는 토큰에 인지 동의어 네트

- Poter stemmer: 기존 포터 스템머를 적용합니다.

- UDPipe: 데이터를 정규화하기 위해 사전 훈련된 모델을 적용합니다.

워크를 적용합니다.

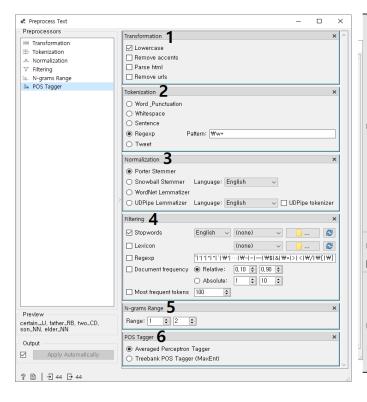
전처리

문서 요약

문서 분류

문서 군집

특징 추출



단어 선택 제거 또는 유지를 합니다. - Stopwords: 텍스트에서 중지 단어(and, or, in..)를 제거합니다. - Lexicon: 파일에 제공된 단어만 보관합니다. - Regexp: 정규식과 일치하는 단어를 제거합니다. 기본값은 구두점을 제거하도록 설정되어 있습 니다. 4) Filtering - Document frequency: 지정된 문서 수/퍼센트 이상에 나타나는 토큰을 유지합니다. Absolute는 지정된 문서 수에 나타나는 토큰만 보관합니다. Relative는 지정된 문서 백분율에 나타나는 토 큰만 보관합니다 - Most frequent tokens: 지정된 개수의 가장 자주 사용하는 토큰만 유지합니다. 기본값은 가장 자주 사용하는 100개의 토큰입니다. ⑤N-grams 토큰에서 N-gram을 생성합니다. 숫자는 n그램의 범위를 지정하며 기본 값은 1그램과 2그램입니다. Range 토큰에 대해 음성 부분 태그를 실행합니다. - Averaged Perception Tagger: Matthew Honnibal의 평균 Perceptron Tagger와 함께 POS태깅을 **©POS Tagger** 실행합니다. - Treebank POS Tagger (MaxEnt): 훈련된 Penn Treebank모델로 POS태깅을 실행합니다.

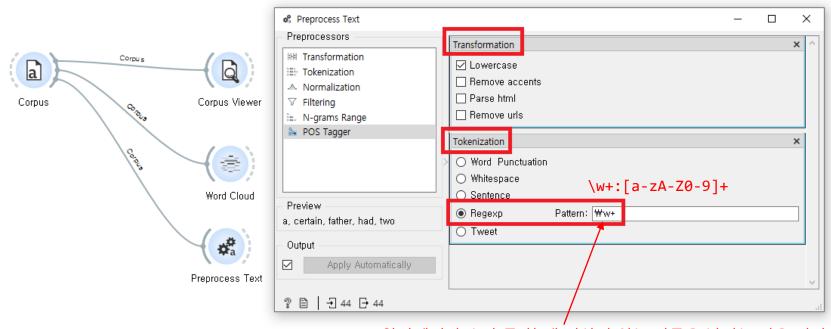
전처리

문서 요약

문서 분류

문서 군집

특징 추출



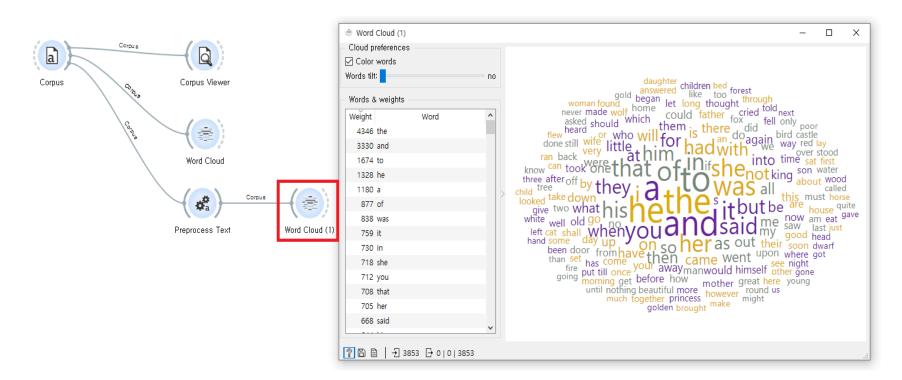
알파벳이나 숫자 등 한 개 이상이 있는 것들을 남기는 것을 의미 숫자없이 영문자만 남기려고 하면 '[a-z]+' 를 입력

전처리

문서 요약

문서 분류

문서 군집

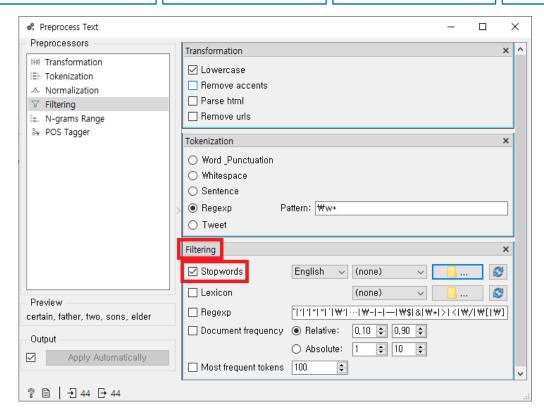


전처리

문서 요약

문서 분류

문서 군집



전처리 문서 분류 문서 군집 특징 추출 문서 요약 🧻 stopwords list.txt - Windows 메모장 × 파일(F) 편집(E) 서식(O) 보기(V) 도움말(H) and the would could should

Ln 7, Col 1

100% Windows (CRLF)

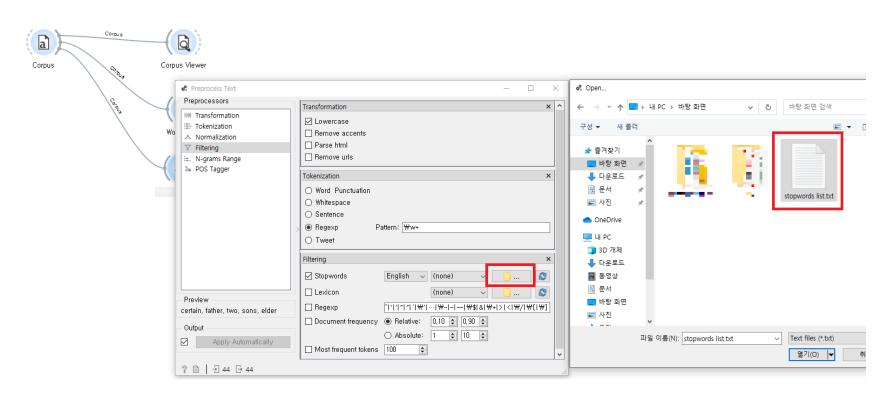
UTF-8

전처리

문서 요약

문서 분류

문서 군집

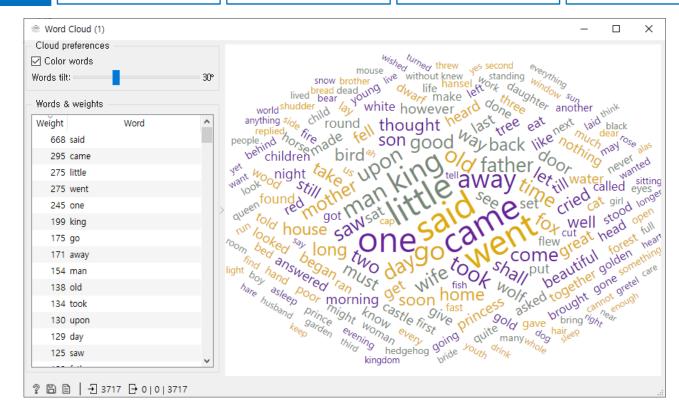


전처리

문서 요약

문서 분류

문서 군집



Topic Modelling

문서 요약 전처리 문서 분류 문서 군집 특징 추출 위젯 설명 입력 출력 Corpus, Selected Topic, 말뭉치의 숨겨진 주제 구조를 밝혀낸다.

Corpus

All Topics

- Topic Modelling 위젯을 사용하면 corpus의 단어 군집과 해당 빈도에 기초하여 말뭉치에서 추상적인 주제를 발견함.
- 문서는 일반적으로 서로 다른 비율로 여러 개의 주제를 포함하므로 위젯은 문서 당 항목 가중치도 보고함.

문서를 요약하는 토픽 모델링 알고리즘

- 잠재적 의미 분석 (가장 많이 사용)□
- 잠재적 디리클레 할당
- 계층 디리클레 프로세스

전처리

문서 요약

문서 분류

문서 군집

특징 추출



주제 모델링 알고리즘

- Latent Semantic Indexing(음수 및 양수 단어와 주제 가중치를 모두 반환한다)
- Latent Dirichlet Allocation
- Hierarchical Dirichlet Process

알고리즘에 대한 매개변수

LSI 및 LDA는 모델링된 항목 수만 허용하며 기본값은 10으로 설정됩니다. 그러나 HDP 에는 더 많은 매개변수가 있습니다. 이 알고리즘은 계산적으로 매우 까다롭기 때문에 하위 집합에서 시도하거나 필요한 모든 매개 변수를 미리 설정한 다음 알고리즘을 실행하는 것이 좋습니다.

전처리

문서 요약

문서 분류

문서 군집



전처리

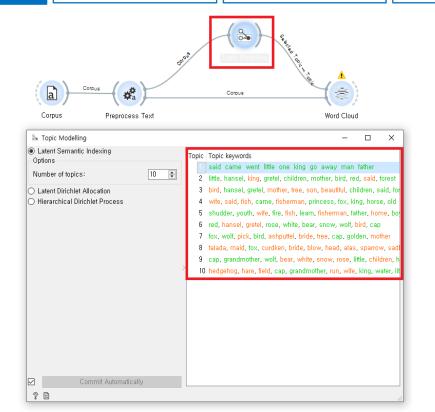
문서 요약

문서 분류

문서 군집

특징 추출

긍정적인 단어는 **녹색** 부정적인 단어는 **빨간색**



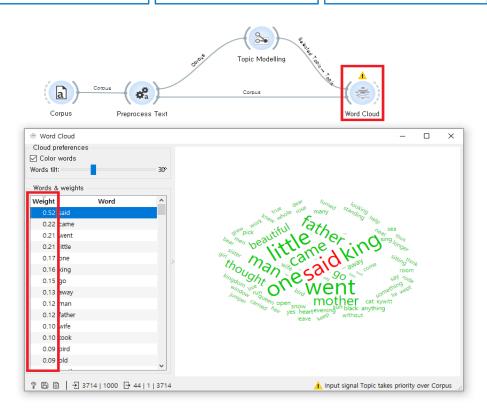
전처리

문서 요약

문서 분류

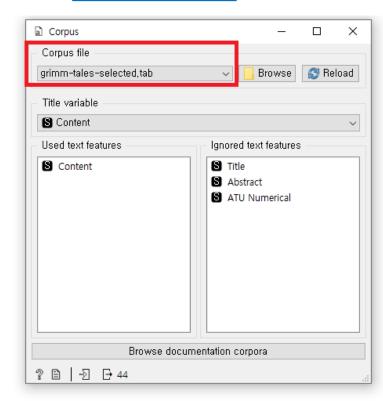
문서 군집

- 양의 가중치는 해당 단어가 주제를 매우 잘 나타낸다는 것을 뜻하며,
- 음의 가중치는 해당 단어가 주제를 잘 나타내지 않는다는 것을 의미



전처리 문서 요약 문서 분류 문서 군집 특징 추출





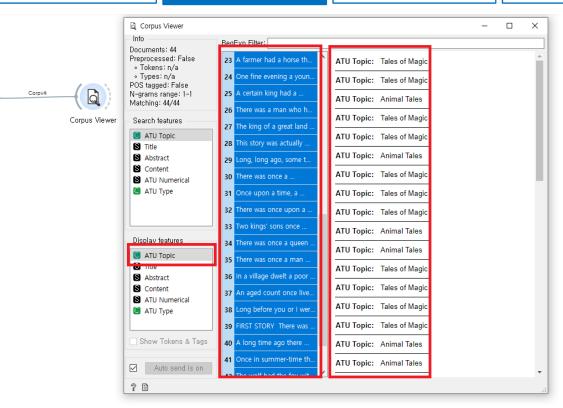
Corpus

전처리

문서 요약

문서 분류

문서 군집

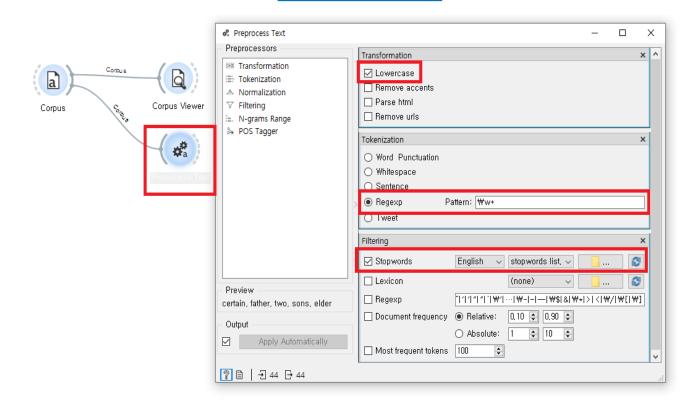


전처리

문서 요약

문서 분류

문서 군집

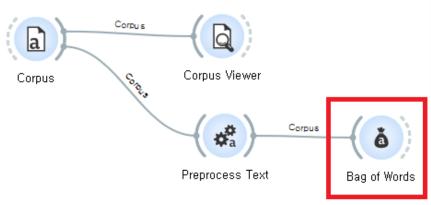


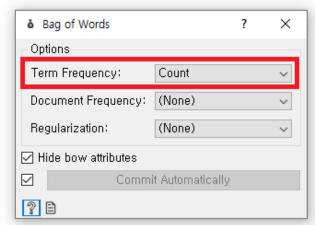
전처리

문서 요약

문서 분류

문서 군집





위젯	설명	입력	출력
Logistic Regression	L1(LASSO) 또는 L2(리지) 정규화를 사용한 로지스틱 회귀 분류 알고리즘이다.	Data	Preprocessor Learner, Model, Coefficients

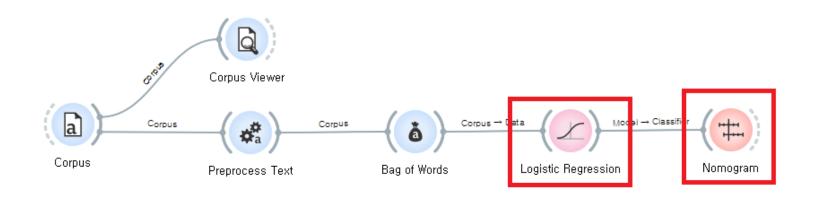
- Logistic Regression 위젯은 데이터에서 로지스틱 회귀 모형을 학습
- 분류 작업에만 사용할 수 있음.

전처리

문서 요약

문서 분류

문서 군집



위젯	설명	입력	출력
Nomogram	나이브 베이지안 및 로지스틱 회귀 분류기의 시각화를 위한 노모그램이다.	Classifier	Data features

- Nomogram 위젯은 일부 분류자 (Naive Bayes, Logistic Regression)의 시각적 표현을 가능
- 훈련 데이터의 구조와 속성이 클래스 확률에 미치는 영향에 대한 통찰력을 제공
- 분류자의 시각화 외에도 위젯은 클래스 확률을 예측하기 위한 대화형 지원을 제공

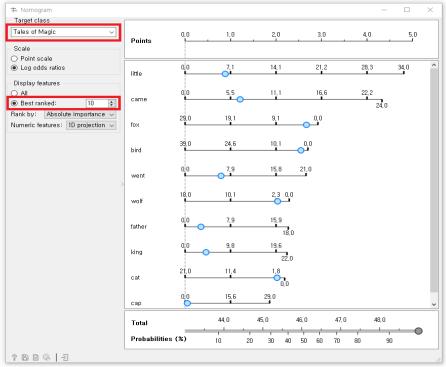
전처리

문서 요약

문서 분류

문서 군집



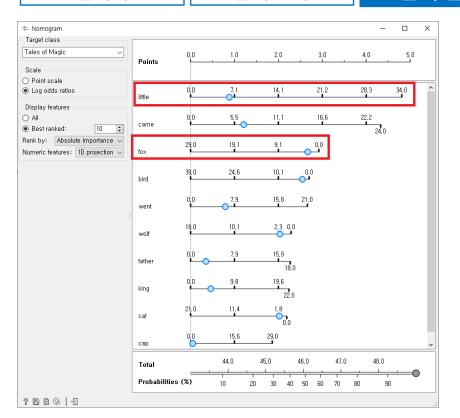


전처리

문서 요약

문서 분류

문서 군집



- 0부터 시작해서 증가하는 단어
- → target을 만드는데 기여하는 단어

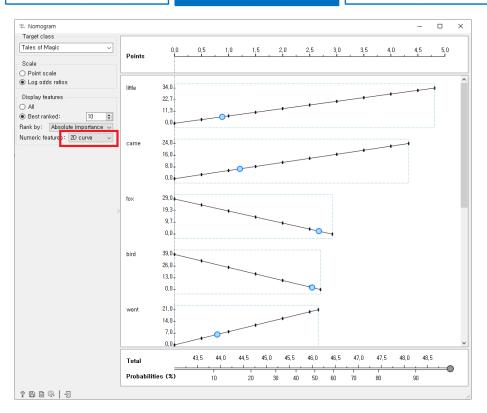
- 0이 아닌 숫자부터 감소하는 단어
- →target을 만드는데 방해하는 단어

전처리

문서 요약

문서 분류

문서 군집



위젯	설명	입력	출력
Naive Bayes	Feature 사이의 독립성을 가정한 Bayes의 정리를 기반으로 한 빠르고 단순한 확률 분류기입니다.	Data	Preprocessor, Learner, Model

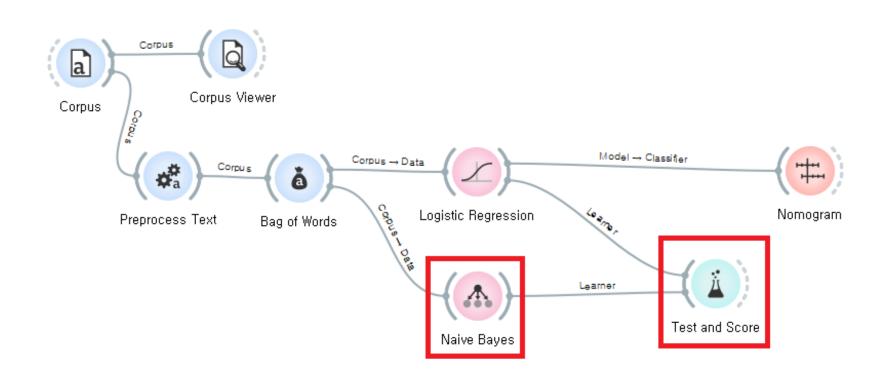
- Naïve Bayes 위젯은 데잍로부터 Naïve Bayesian 모델을 학습
- 분류 작업에만 사용할 수 있음.

전처리

문서 요약

문서 분류

문서 군집

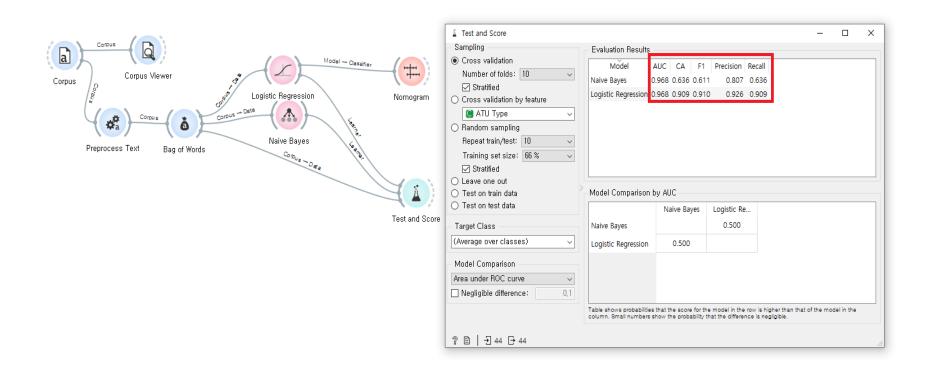


전처리

문서 요약

문서 분류

문서 군집

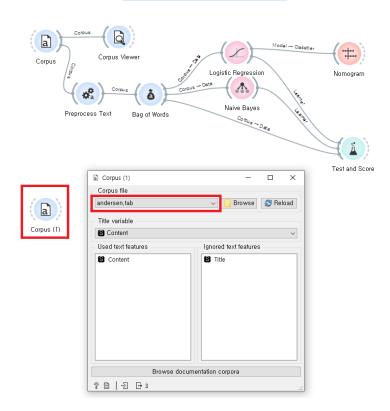


전처리

문서 요약

문서 분류

문서 군집

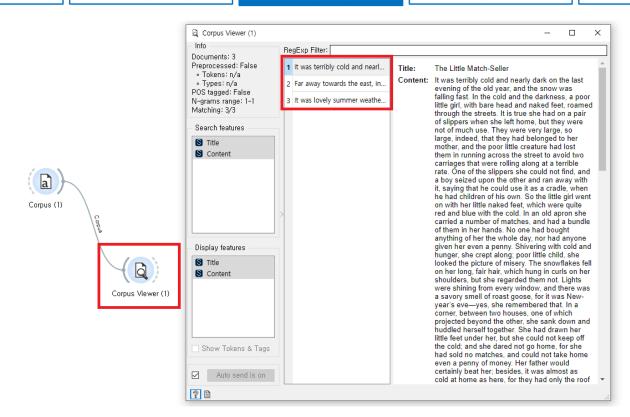


전처리

문서 요약

문서 분류

문서 군집

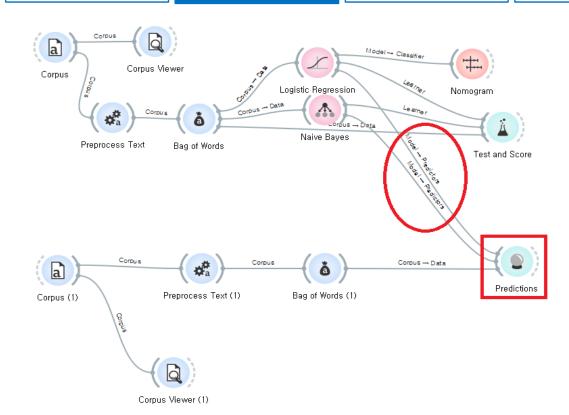


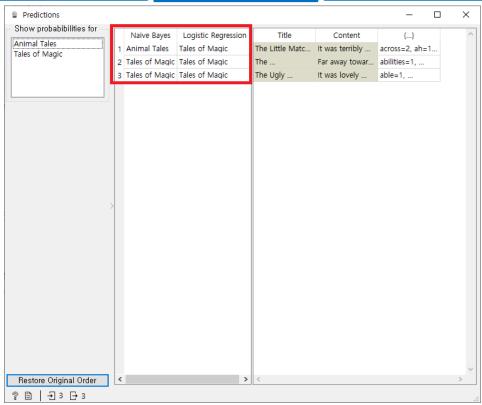
전처리

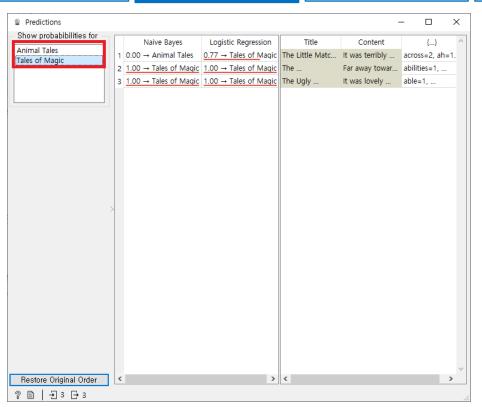
문서 요약

문서 분류

문서 군집

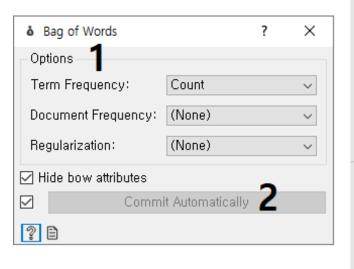






전처리	문서 요약	문서 분류	문/	너 군집	특징 추출
위젯		설명	입력	출력	
Bag of Words	입력 말뭉치에서	단어 주머니를 생성한 @	Corpus	Corpus	

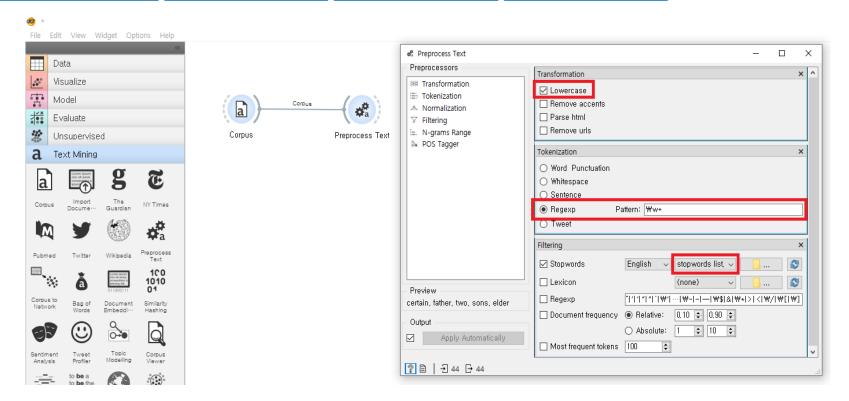
- Bag of Words 위젯을 사용하면 각 데이터 인스턴스(문서)에 대한 단어 수가 있는 말 뭉치 를 만들 수 있음.
- 카운트는 절대값, 이진수(포함 또는 포함하지 않음), 준선형(빈도 용어의 대수)로 나타남.
- Bag of Words는 예측 모델링에 사용될 수 있음.



	위젯 매개 변수
	- Term Frequency: Count(문서에서 단어 발생 횟수), Binary(단어가 나타나거나 문서에 나타나지 않음), Sublinear(항 빈도(카운트)의 로그)
①Options	- Document Frequency: None(없음), IDF(역 문서 빈도), Smooth IDF(문서 빈도에 하나를 추가하여 영분할을 방지)
	- Regularization: None(없음), L1(요소의 합: 벡터 길이를 요소의 합으로 정규화), L2(유 클리드: 벡터 길이를 제곱합으로 정규화)
②Commit Automatically	Commit Automatically가 켜져 있으면 변경 내용이 자동으로 전달됩니다.

Document	the	Man	sat	in	hat	with
The man sat	1	1	1	0	0	0
The man sat in the hat	2	1	1	1	1	0
The man with the hat	2	1	0	0	1	1

- 각각의 단어는 토큰이라고 하며 토큰이라고 나누는 것을 tokenizing한다고 함.
- 각각의 빈도를 수치상으로 나타내는 작업을 벡터화 한다고 함.
- 이러한 작업이 bag of words 위젯의 기능

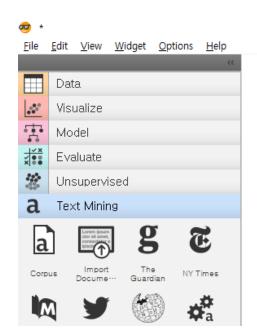


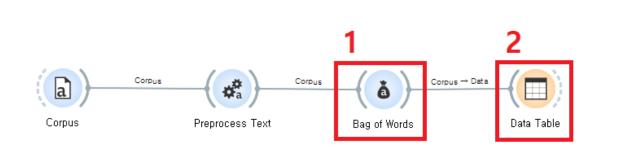
전처리

문서 요약

문서 분류

문서 군집



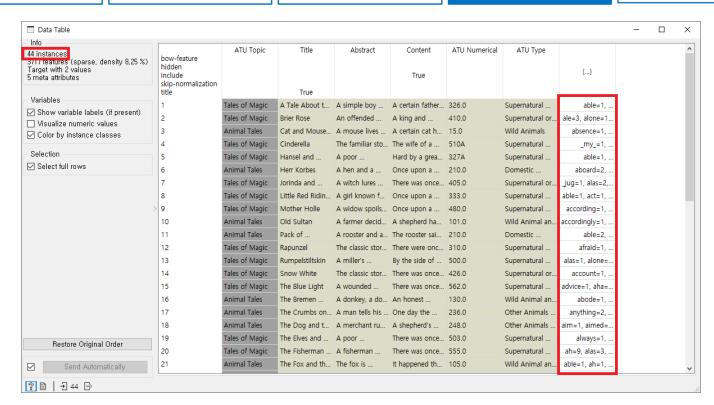


전처리

문서 요약

문서 분류

문서 군집



위젯	설명	입력	출력
Distances	쌍별 거리 행렬을 계산한다.	Data	Distances

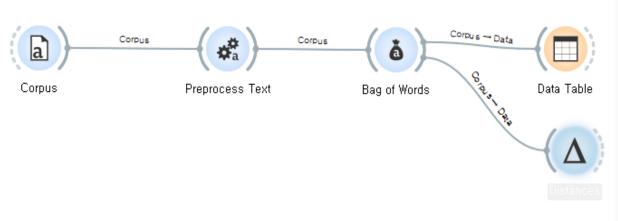
- Distances 위젯은 데이터 세트의 행 또는 열 사이의 거리를 계산
- 기본적으로 데이터는 개별 features를 동일하게 취급하도록 정규화
- 데이터 인스턴스 사이의 거리를 계산하고 그 결과를 계층적 클러스터링으로 전달하여
 데이터 인스턴스 그룹을 찾을 수 있음

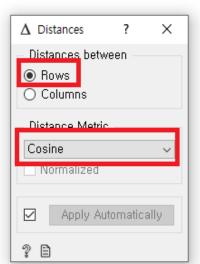
전처리

문서 요약

문서 분류

문서 군집

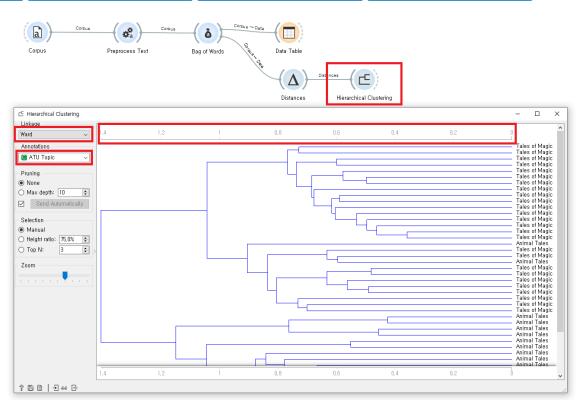




전처리 문서 요약 문서 분류 문서 군집 특징 추출

위젯	설명	입력	출력
Hierarchical Clustering	입력된 거리 행렬에서 생성된 계층적 군집화의 덴드로그램을 표시한다.	Distances	Selected Data, Data

■ Hierarchical Clustering 위젯은 거리 행렬에서 임의의 개체 유형의 계층적 클러스터링을 계산하고 해당 덴드로그램을 표시



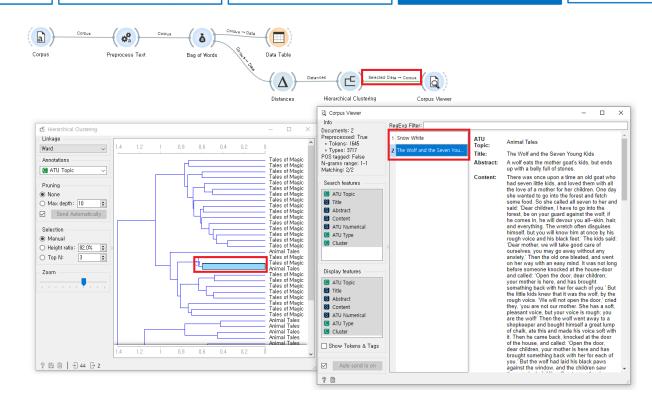
문서 군집 문서 분류 문서 요약 Hierarchical Clustering \times Linkage Ward 0.4 Tales of Magic
Tales of Magic Annotations ATU Topic ~ Pruning None O Max depth: 10 • Tales of Magic ✓ Send Automatically Tales of Magic Tales of Magic Tales of Magic Selection Tales of Magic Manual Tales of Magic Tales of Magic Animal Tales Height ratio: 82,0% Tales of Magic O Top N: Animal Tales Zoom Tales of Magic Tales of Magic Tales of Magic 1 1 1 1 1 1 1 Y 1 1 1 Tales of Magic Tales of Magic
Tales of Magic
Tales of Magic
Tales of Magic
Tales of Magic
Animal Tales
Animal Tales Animal Tales Animal Tales Animal Tales Animal Tales Animal Tales Animal Tales Animal Tales Animal Tales Animal Tales 0,8 0,6 0.4 ? 🖺 🗎 🛨 44 🕞 44

전처리

문서 요약

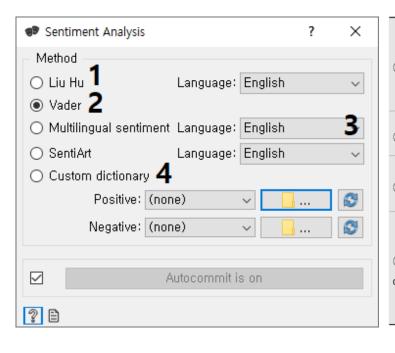
문서 분류

문서 군집



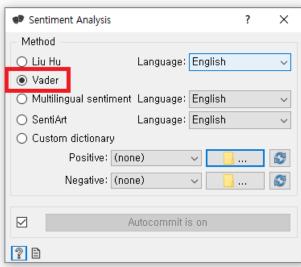
위젯	설명	입력	출력
Sentiment Analysis	텍스트에서 감정을 계산한다.	Corpus	Corpus

- Sentiment Analysis 위젯은 말뭉치의 각 문서에 대한 감성을 예측
- NLTK의 Liu&Hu 및 Vader 정서 모듈과 Data Science Lab의 다국어 정서 어휘를 사용



① Liu hu	어휘 기반 정서 분석 최종 점수는 양의 단어와 음의 단어 합계의 차이로, 문서 길이로 정규화되고 100으로 곱합니다. 최종 점수는 문서의 감정 차이 백분율을 반영합니다.
② Vader	사전 및 규칙 기반 정서 분석입니다.
③ Language	여러 언어에 대한 사전 편집 기반 정서 분석입니다.
④ Custom dictionary	사용자 자신의 긍정 및 부정 감정 사전을 추가합니다. 허용된 소스 유형은 각 단어가 고유한 줄에 있는 .txt 파일입니다. 최종 점수는 류후와 같은 방식으로 계산됩니다.





전처리

문서 요약

문서 분류

문서 군집



Data Table												- 🗆	×
Info 44 instances (no missing data) 4 features Target with 2 values	include title	ATU Topic	Title	Abstract	Content True True	ATU Numerical	ATU Type	pos	neg	neu	compound		Í
5 meta attributes	1	Tales of Magic	A Tale About t	A simple boy	A certain father	326.0	Supernatural	0.067	0.113	0.82	-0.9996		
	2	Tales of Magic	Brier Rose	An offended	A king and	410.0	Supernatural or	0.133	0.055	0.812	0.9993		
Variables ☑ Show variable labels (if present)	3	Animal Tales	Cat and Mouse	A mouse lives	A certain cat h	15.0	Wild Animals	0.101	0.065	0.834	0.9913		
∠ Snow variable labels (if present) ☐ Visualize numeric values	4	Tales of Magic	Cinderella	The familiar sto	The wife of a	510A	Supernatural	0.07	0.071	0.859	0.9446		
7 Color by instance classes	5	Tales of Magic	Hansel and	A poor	Hard by a grea	327A	Supernatural	0.084	0.094	0.823	-0.9615		
-	6	Animal Tales	Herr Korbes	A hen and a	Once upon a	210.0	Domestic	0.015	0.102	0.883	-0.9877		
Selection —	7	Tales of Magic	Jorinda and	A witch lures	There was once	405.0	Supernatural or	0.096	0.085	0.819	0.9788		
Select full rows	8	Tales of Magic	Little Red Ridin	A girl known f	Once upon a	333.0	Supernatural	0.11	0.07	0.821	0.9962		
	9	Tales of Magic	Mother Holle	A widow spoils	Once upon a	480.0	Supernatural	0.133	0.087	0.78	0.9976		
	10	Animal Tales	Old Sultan	A farmer decid	A shepherd ha	101.0	Wild Animal an	0.123	0.101	0.776	0.9697		
	> 11	Animal Tales	Pack of	A rooster and a	The rooster sai	210.0	Domestic	0.02	0.089	0.891	-0.9955		
	12	Tales of Magic	Rapunzel	The classic stor	There were onc	310.0	Supernatural	0.106	0.113	0.782	-0.9096		
	13	Tales of Magic	Rumpelstiltskin	A miller's	By the side of	500.0	Supernatural	0.099	0.067	0.835	0.9923		
	14	Tales of Magic	Snow White	The classic stor	There was once	426.0	Supernatural or	0.108	0.092	0.8	0.996		
	15	Tales of Magic	The Blue Light	A wounded	There was once	562.0	Supernatural	0.082	0.077	0.841	0.9271		
	16	Animal Tales	The Bremen	A donkey, a do	An honest	130.0	Wild Animal an	0.111	0.137	0.753	-0.9924		
	17	Animal Tales	The Crumbs on	A man tells his	One day the	236.0	Other Animals	0.074	0.057	0.869	0.7149		
	18	Animal Tales	The Dog and t	A merchant ru	A shepherd's	248.0	Other Animals	0.03	0.189	0.781	-0.9998		
	19	Tales of Magic	The Elves and	A poor	There was once	503.0	Supernatural	0.168	0.052	0.78	0.9988		
	20	Tales of Magic	The Fisherman	A fisherman	There was once	555.0	Supernatural	0.075	0.061	0.864	0.9895		
Restore Original Order	21	Animal Tales	The Fox and th	The fox is	It happened th	105.0	Wild Animal an	0.078	0.045	0.878	0.8719		
riestore Original Order	22	Animal Tales	The Fox and th	A hungry fox	The fox once	227.0	Other Animals	0.134	0.062	0.804	0.9541		
Send Automatically	23	Animal Tales	The Fox and th	A farmer will	A farmer had a	47A	Wild Animals	0.125	0.092	0.783	0.9537		

위젯	설명	입력	출력
Statistics	문서에 대한 새 통계 변수를 작성한다.	Corpus	Corpus

- Statistics 위젯은 문서 통계를 말뭉치에 추가하는 feature 생성 위젯
- 표준 통계 측정치와 사용자 정의 변수를 모두 지원
- Features를 + 기호와 함께 추가할 수 있으며 x기호로 제거할 수 있음

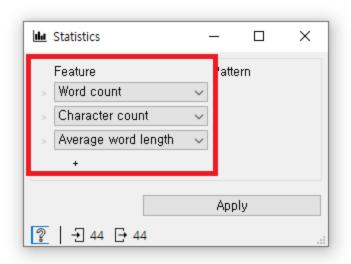
전처리

문서 요약

문서 분류

문서 군집





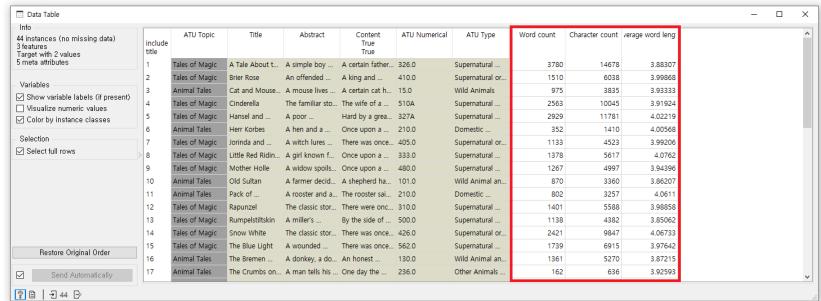
전처리

문서 요약

문서 분류

문서 군집





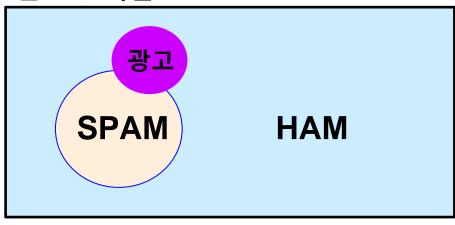
스팸메일 필터

■ 질문: 어떤 이메일을 하나 수신했을 때, 이 이메일이 스팸일 확률은?

SPAM or HAM?



받은 편지함

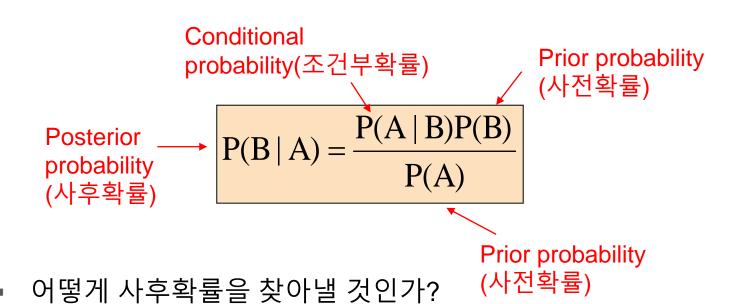


Bayes' Theorem(베이즈 정리) ^{샞 샞}

- 베이즈 정리는 새로운 정보를 기반으로 이전의 확률을 갱신할 때사용
- 18세기 토마스 베이즈에 의해 개발
- 조건부 확률의 확장버전

Prior probability(사전확률)을 기반으로 이후 사후확률을 업데이트 하는 것

베이즈 정리



Frequency table(빈도표) and Likelihood table(우도표)

	"광고"		
	포함	불포함	
SPAM	4	16	20
HAM	1	79	80
	5	95	100

	"광고"		
	포함	불포함	
SPAM	4/20 =0.2	16/20 =0.8	20
HAM	1/80 =0.0125	79/80 =0.9875	80
	5	95	

베이즈 정리를 적용:

"광고"라는 단어가 들어간 메일이 스팸일 확률은?

$$P(SPAM|3 = \frac{P(3 | SPAM)P(SPAM)}{P(3 | 20)}$$
$$= \frac{\frac{4}{20} \times \frac{20}{100}}{\frac{5}{100}} = 0.80$$
확률이 증가

질문 있나요?

hsryu13@hongik.ac.kr