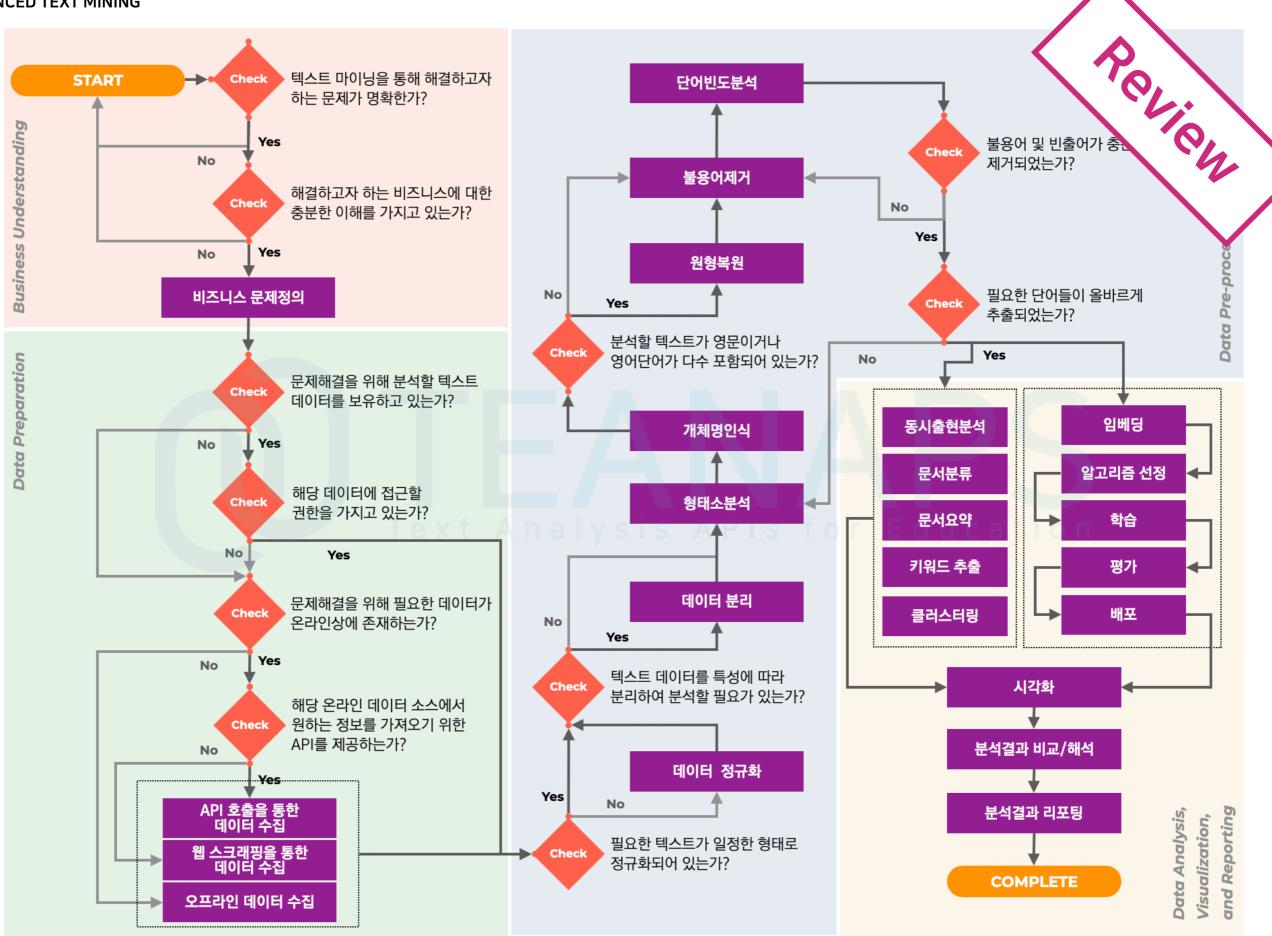


ADVANCED TEXT MINING

by FINGEREDMAN (fingeredman@gmail.com)



^{*} references

OTEANAPS

^{**} references



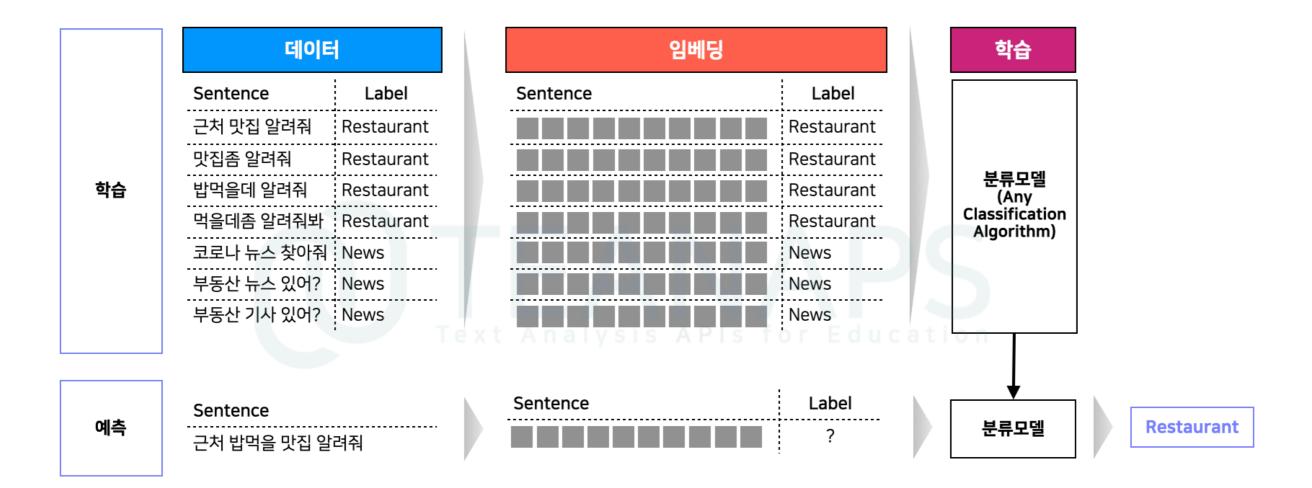
WEEK 07 Classification



텍스트를 분류하는 방법

텍스트 분류 (Text Classification)

- 문서(문장, 문단 등)를 입력으로 받아 사전에 정의된 클래스(class) 중에 어디에 속하는지 분류하는 과정
- 클래스 (법주, class) : 불연속적인 값(descret data)으로 정의된 분류단위
- 나이브 베이즈(Naive Bayes), SVM 등 머신러닝부터 RNN, CNN 등 딥러닝으로도 문제해결이 가능함
- 활용 예 : 감성분석(ਰਕ਼, ặਰੀ, 부ਲ), 스팸탐지(스팸, 비스팸), 챗봇 의도분류, 뉴스기사 주제분류 등



* references

** references

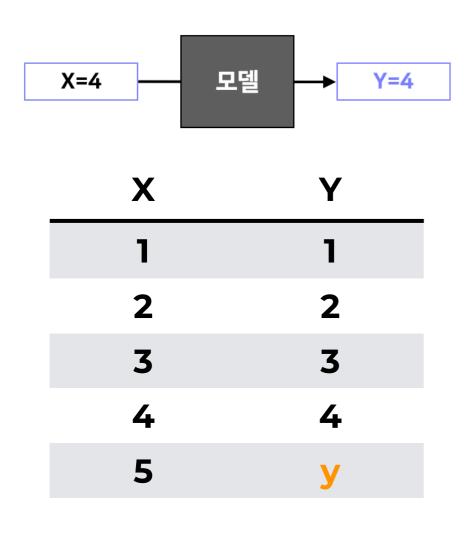
*** references

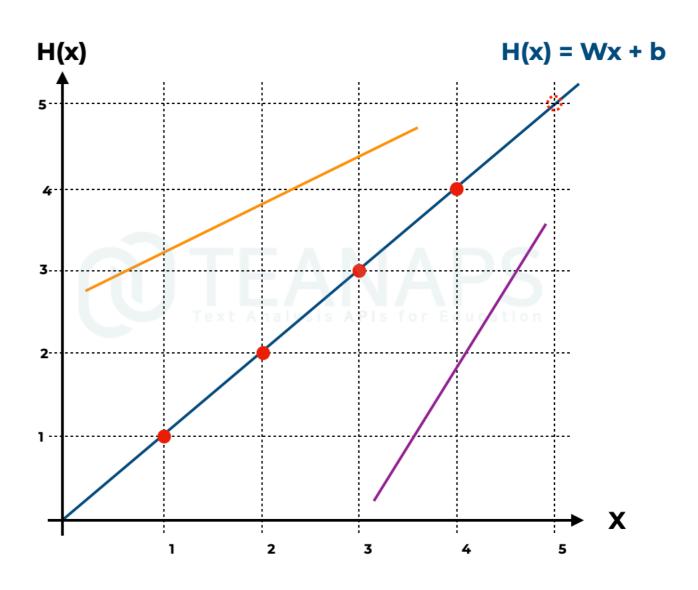
기계학습 절차: 학습 (Training)



기계가 데이터를 학습하는 과정 (Machine Traning)

- 학습데이터에 정의된 정보나 규칙을 추상적인 형태로 표현하는 모델을 생성하는 과정
- 학습데이터에 포함된 다양한 정보나 규칙을 모델이 얼마나 잘 표현하는가에 따라 머신러닝 모델의 성능이 좌우됨
- 선형가정 (Linear Hypothesis): 학습데이터의 분포를 선형이라 가정하고 학습데이터를 가장 잘 설명한 직선



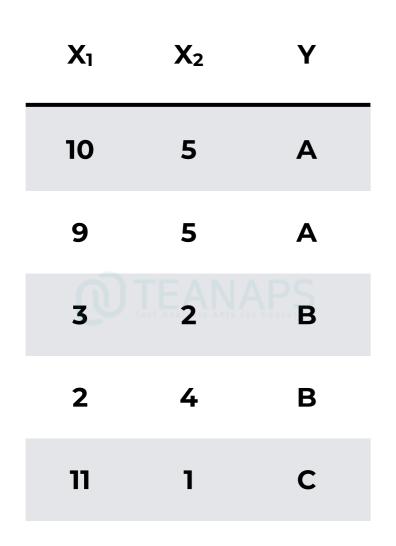


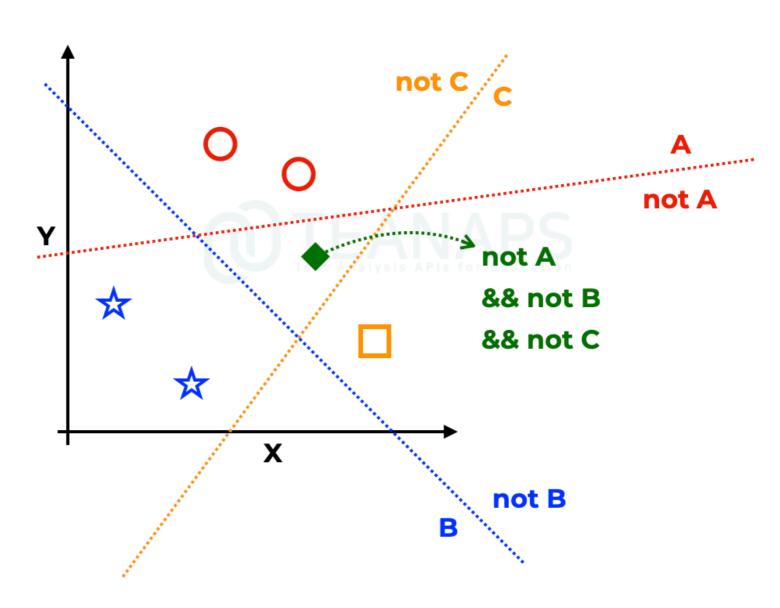
기계학습 절차: 학습 (Training)



다차원 분류 (Multinominal Calssification)

- 3개이상의 범주를 가지는 분류문제
- 다차원 분류 문제는 2진분류(binary claassification) 문제를 해결하는 모델을 여러개 활용하여 해결 가능함





^{*} 조태호, 모두의 딥러닝(개정판 2판), 길벗출판사.

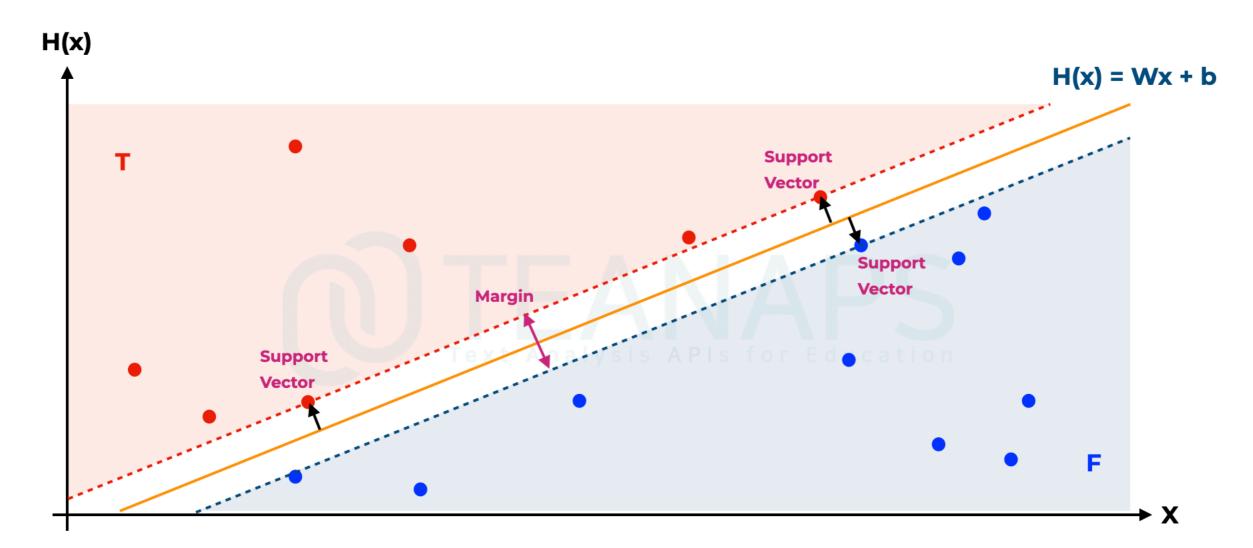
TEANAPSText Analysis APIS for Education

분류 알고리즘: 서포트 벡터 머신

Polion

서포트 벡터 머신 (Support Vector Machine, SVM)

- 지지벡터로 이루어진 초평면과 마진을 최대로 하는 직선으로 선형 분류하는 기계학습 알고리즘
- 데이터를 선형함수로 분류할 수 없더라도 커널함수를 활용해 데이터를 고차원 공간으로 이동한 후 분류 가능함
- 지지벡터 (Support Vector): 선형분류의 경계에 존재하는 데이터
- **커널함수** (kernel function): 선형분류를 위해 데이터를 다른 차원으로 표현할 수 있도록 하는 함수

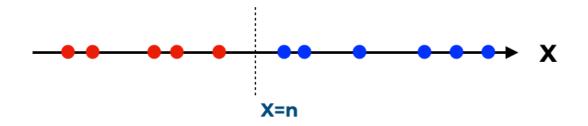


TEANAPS Text Analysis APIs for Education

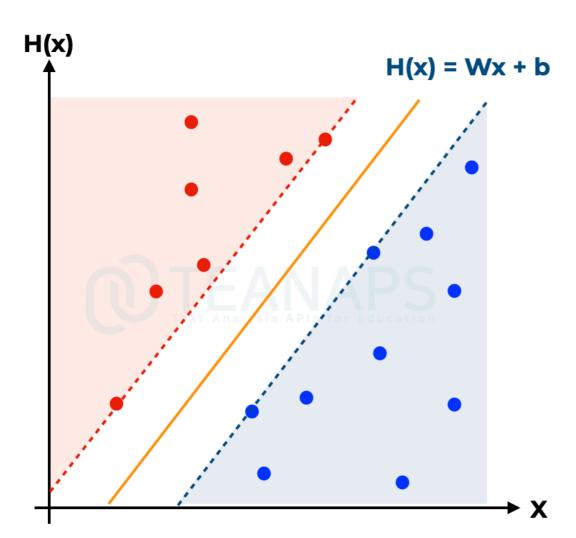
분류 알고리즘: 서포트 벡터 머신

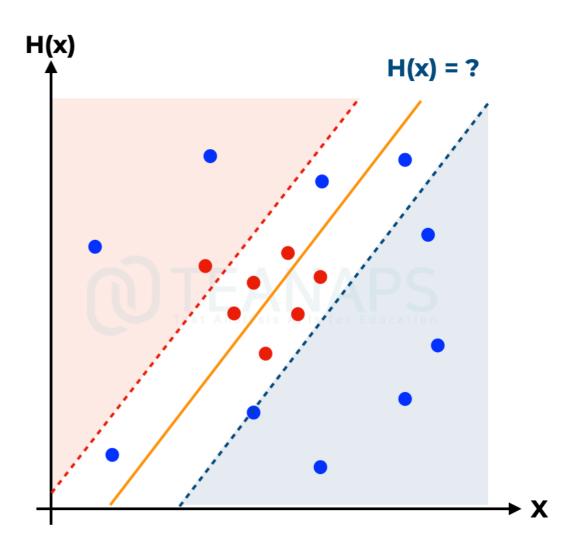
Polion

커널함수 (Kernel Function)







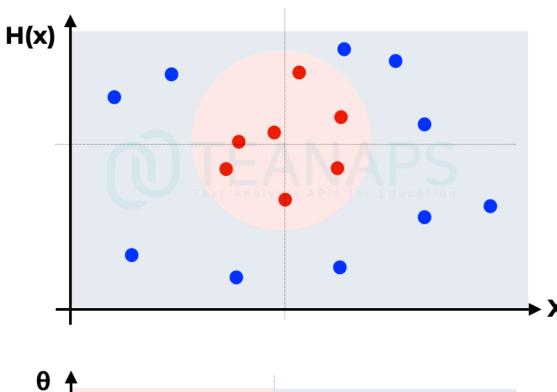


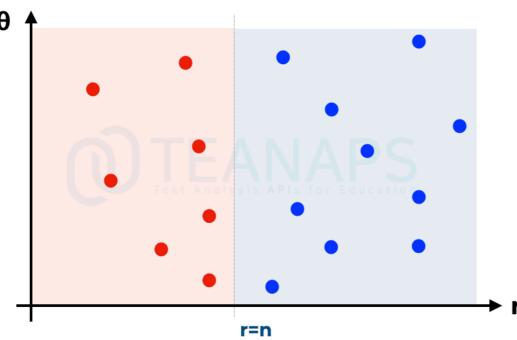
OTEANAPS

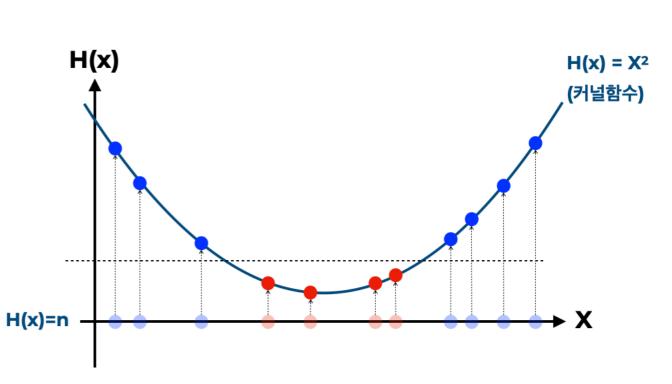
분류 알고리즘: 서포트 벡터 머신

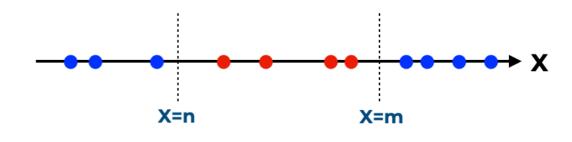
Polion

커널함수 (Kernel Function)











분류 알고리즘: 서포트 벡터 머신

커널함수 (Kernel Function)

Linear:

$$K(x_1, x_2) = x_1^T x_2$$

Polynomial:

$$K(x_1, x_2) = (x_1^T x_2 + c)^d$$

(a,b >= 0)

Sigmoid:

$$K(x_1, x_2) = tanh(a(x_1^Tx_2) + b)$$

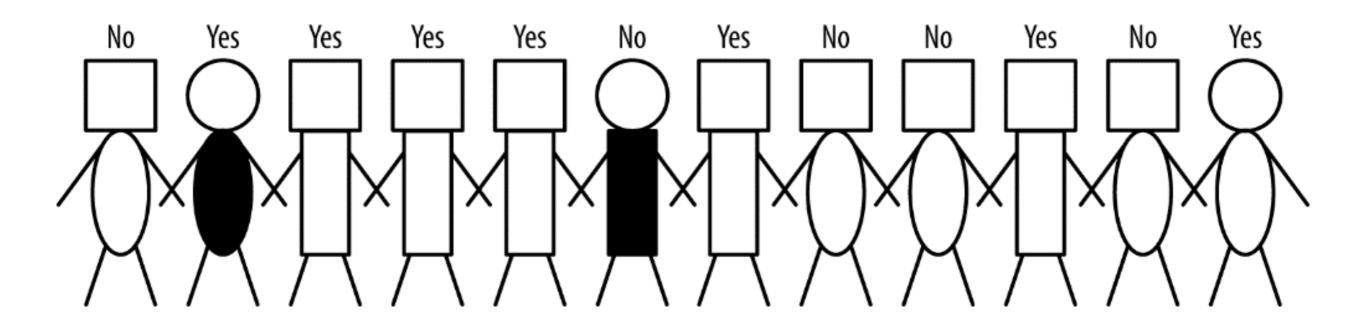
Gaussian:

$$K(x_1, x_2) = exp \left\{ \frac{||x_1 - x_2||_{2^2}}{2\sigma^2} \right\}$$
 (a,b >= 0)



분류트리 (Decision Tree)

- 데이터를 주어진 자질(feature)에 따른 의사결정 기준에 따라 분류할 수 있는 규칙을 찾아내는 분류 알고리즘
- 가장 빠르고 간편한 머신러닝 알고리즘 중에 하나로 수치형 데이터와 범주형 데이터 모두를 자질로 활용 가능
- 전처리 과정이 거의 필요하지 않고 모델이 출력을 결정하는 과정을 직관적으로 확인 가능함(Non-blackbox Algorithm)



자질 (feature)

1. 머리 모양: 네모, 동그라미

2. 몸 모양: 네모, 동그라미

3. 몸 색상 : 검정색, 흰색

분류하고자 하는 범주 (class)

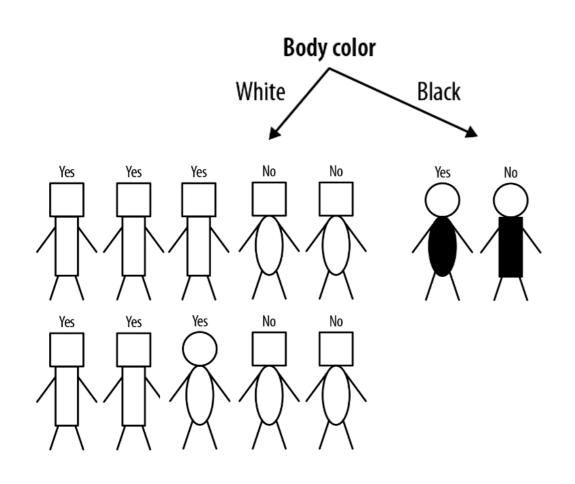
감염병 증상여부: YES, NO

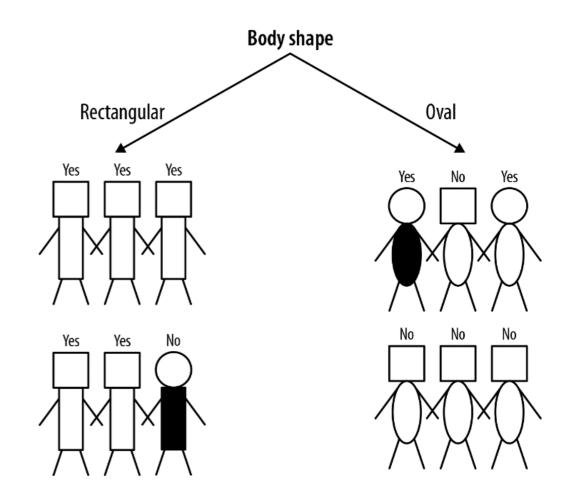
^{*} 포스터 프로보스트, 톰 포셋, 비즈니스를 위한 데이터 과학, O'REILLY(한빛미디어)



분류트리 (Decision Tree)

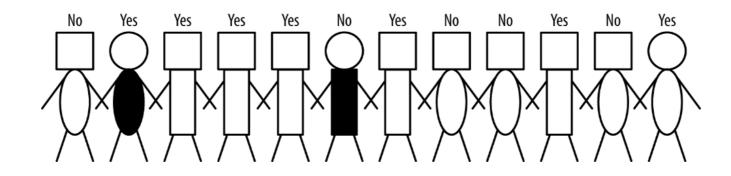
- 엔트로피 (Entropy): 변수에 대한 분할을 평가하는 순수도 척도(Pades)로, 노드에서 포함된 모든 클래스에 대하여 특정 클래스의 레코드의 비율과 이 값에 로그를 취한 값을 곱의 합으로 표현함
- 정보 증가량 (Information Gain): 새로 추가된 정보에 따른 엔트로피의 변화량으로, 부모가 자식보다 얼마나 더 순수한지(엔트로피가 감소하는지) 측정하는 척도

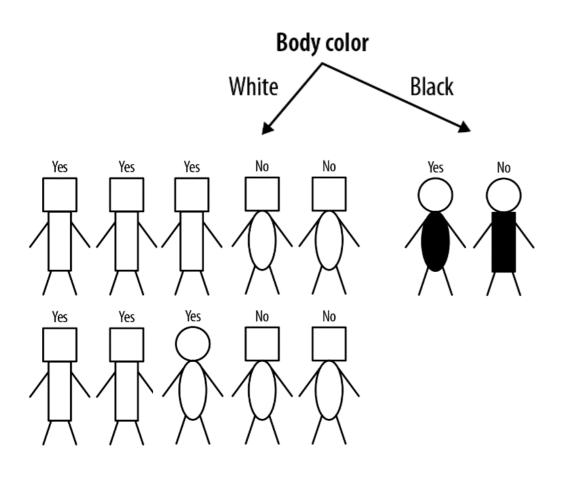


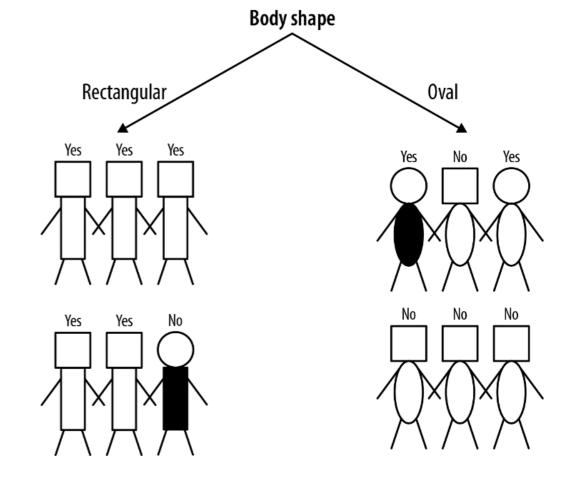




분류트리 (Decision Tree)







^{*} 포스터 프로보스트, 톰 포셋, 비즈니스를 위한 데이터 과학, O'REILLY(한빛미디어)

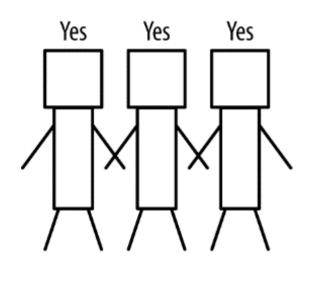
^{**} references

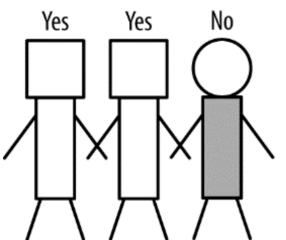


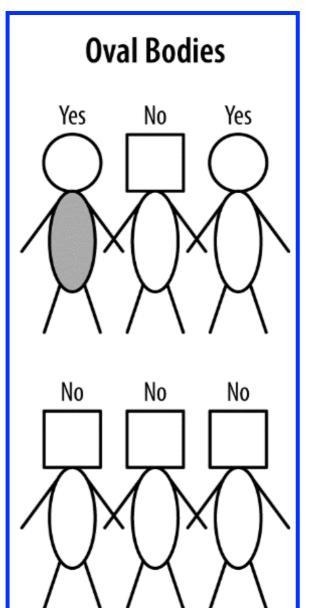
1. 몸의 모양에 따라서 분류

2-1. 머리 모양에 따라서 분류

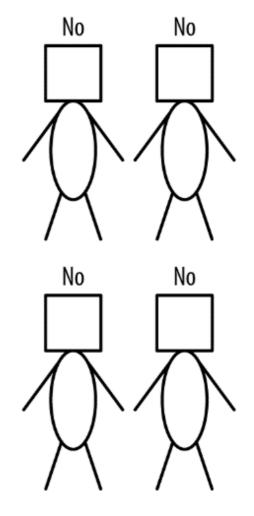
Rectangular Bodies



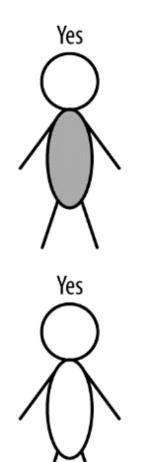




Oval Body and Square Head



Oval Body and Circular Head



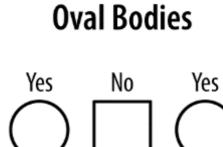
^{*} 포스터 프로보스트, 톰 포셋, 비즈니스를 위한 데이터 과학, O'REILLY(한빛미디어)

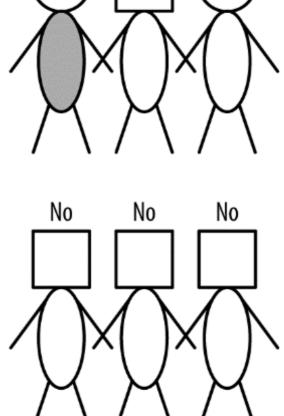


1. 몸의 모양에 따라서 분류

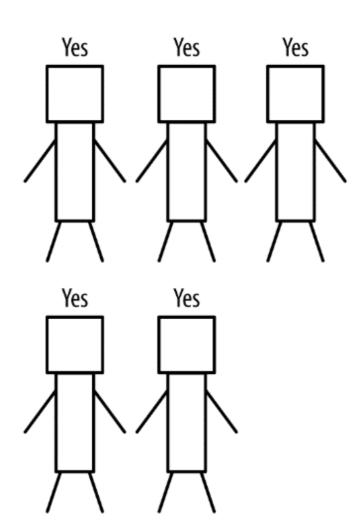
2-2. 몸의 색깔에 따라서 분류

Rectangular Bodies Yes Yes Yes Yes Yes

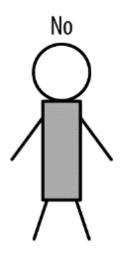




Rectangular Body and White

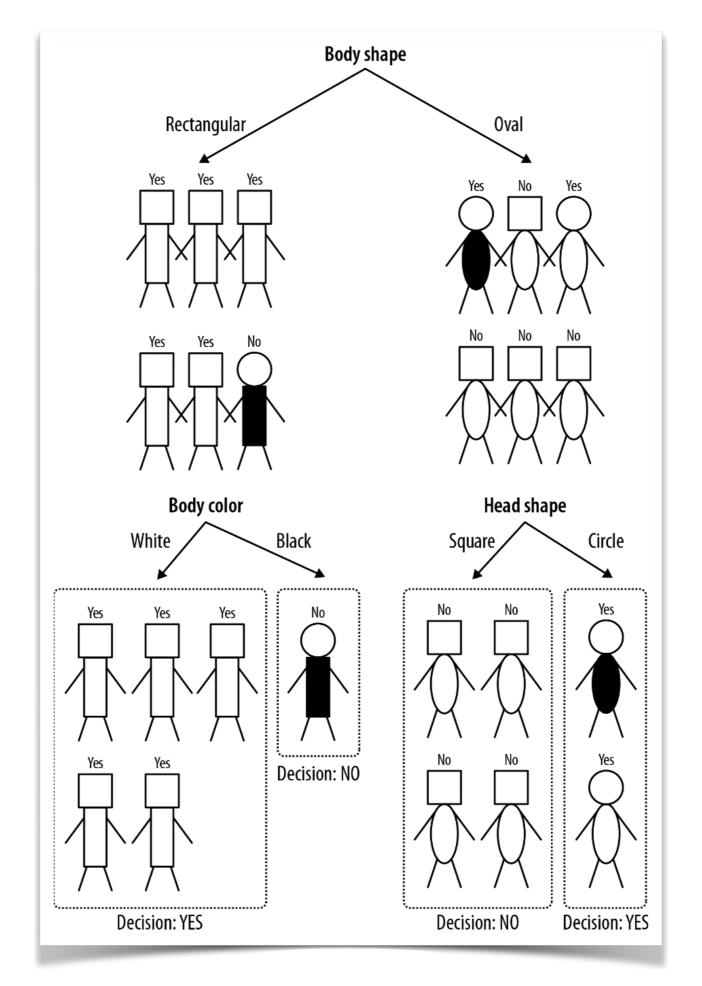


Rectangular Body and Gray



^{*} 포스터 프로보스트, 톰 포셋, 비즈니스를 위한 데이터 과학, O'REILLY(한빛미디어)





^{*} 포스터 프로보스트, 톰 포셋, 비즈니스를 위한 데이터 과학, O'REILLY(한빛미디어)

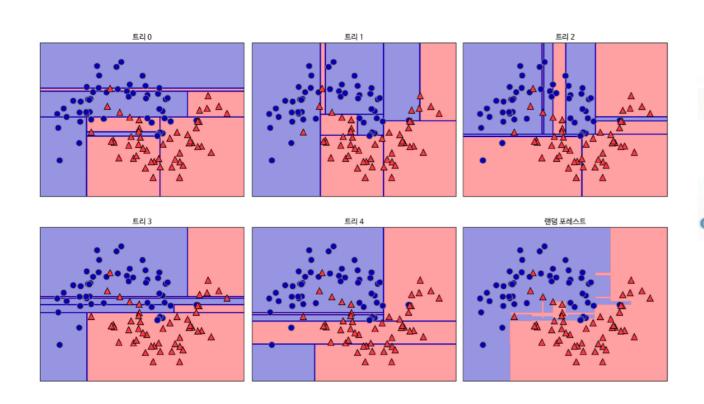
^{**} references



분류 알고리즘: 랜덤 포레스트

랜덤 포레스트 (Random Forest)

- 복원추출을 통해 여러개의 의사결정 나무를 만들고 각 모델의 예측에 대해 다수결의 원칙(voting)을 적용해 최종 분류결과를 결정하는 앙상블(ensemble) 기반 분류 알고리즘
- 대부분의 경우 의사결정 나무보다 과적합(overfitting)이 덜하고 더 높은 성능을 보임
- 각 자질(feature)의 중요도(importance)를 도출해낼 수 있어 자질추출 과정에서도 활용할 수 있음



Tree-1 Tree-2 Tree-n Class-B Class-B

Majority-Voting

Final-Class

Random Forest Simplified



문서의 감성수준을 평가하는 방법

감성분석 (Sentiment Analysis)

- 문장이 의미하는 감성의 극성을 판별하거나 그 수준을 점수로 매기는 분석방법
- 텍스트 데이터를 수치 데이터로 바꾸는 가장 좋은 방법 중 하나
- 단순하게 사전(말뭉치) 기반으로 감성수준을 판별하는 방법과 머신러닝을 활용해 판별하는 방법이 있음

「사전기반 감성분석]

A = I am not interested in class and have no fun.

B = Today class is very interesting and fun.



 $A_{Senti} = [(i, 0), (be, 0), (not, x-1), (interest, 0.8),$ (in, 0), (class, 0), (and, 0), (have, 0),

(no, x-1), (fun, 0.9)

 $B_{Senti} = [(Today, 0), (class, 0), (be, 0), (very, x2),$ (interesting, 0.8), (and, 0), (fun, 0.9)]



 $A_{Score} = -1 \times 0.8 + -1 \times 0.9 = -1.7$

 $B_{Score} = 2 \times 0.8 + 0.9 = 2.5$

[감성사전 예시]

| Word | Polarity | Weight | | |
|----------|----------|----------|--|--|
| not | - | negation | | |
| no | - | negation | | |
| | | | | |
| interest | + | 0.8 | | |
| fun | + | 0.9 | | |
| | | | | |
| sorry | - | 0.9 | | |
| sad | - | 0.8 | | |
| | | | | |



문서의 감성수준을 평가하는 방법

상용/연구용 감성사전 종류

- Linguistic Inquiry and Word Count (LIWC) http://www.liwc.net/
- MPQA Subjectivity Cues Lexicon http://www.cs.pitt.edu/
- SentiWordNet http://sentiwordnet.isti.cnr.it/
- KOSAC http://word.snu.ac.kr/kosac/lexicon.php

| ngram | freq | COMP | NEG | NEUT | None | POS | max.value | max.prop |
|----------------------|------|------|-----|------|------|-----|-----------|----------|
| 싸구려/NNG | 1 | 0 | 1 | 0 | 0 | 0 | NEG | 1 |
| 싸구려/NNG;로/JKB | 1 | 0 | 1 | 0 | 0 | 0 | NEG | 1 |
| 싸구려/NNG;로/JKB;둔갑/NNG | 1 | 0 | 1 | 0 | 0 | 0 | NEG | 1 |
| 싸늘/XR | 1 | 0 | 1 | 0 | 0 | 0 | NEG | 1 |
| 싸늘/XR;하/XSA | 1 | 0 | 1 | 0 | 0 | 0 | NEG | 1 |
| 싸움/NNG | 1 | 0 | 1 | 0 | 0 | 0 | NEG | 1 |
| 싸움/NNG;을/JKO | 1 | 0 | 1 | 0 | 0 | 0 | NEG | 1 |
| 싸움/NNG;을/JKO;일으키/VV | 1 | 0 | 1 | 0 | 0 | 0 | NEG | 1 |
| 써먹/VV | 1 | 0 | 1 | 0 | 0 | 0 | NEG | 1 |
| 써먹/VV;지/EC | 1 | 0 | 1 | 0 | 0 | 0 | NEG | 1 |
| 써먹/VV;지/EC;못하/VX | 1 | 0 | 1 | 0 | 0 | 0 | NEG | 1 |
| 기대/NNG;되/XSV | 2 | 0 | 0 | 0 | 0 | 1 | POS | 1 |
| 기대/NNG;를/JKO | 2 | 0 | 0 | 0 | 0 | 1 | POS | 1 |
| 기대/NNG;하/XSV | 2 | 0 | 0 | 0 | 0 | 1 | POS | 1 |
| 기량/NNG | 2 | 0 | 0 | 0 | 0 | 1 | POS | 1 |
| 기뻐하/VV | 2 | 0 | 0 | 0 | 0 | 1 | POS | 1 |
| 기회/NNG;를/JKO;주/VV | 2 | 0 | 0 | 0 | 0 | 1 | POS | 1 |
| 길/VA | 2 | 0 | 0 | 0 | 0 | 1 | POS | 1 |
| 꼭/MAG;필요/NNG | 2 | 0 | 0 | 0 | 0 | 1 | POS | 1 |
| 꼭/MAG;필요/NNG;하/XSA | 2 | 0 | 0 | 0 | 0 | 1 | POS | 1 |
| 꼽/VV | 2 | 0 | 0 | 0 | 0 | 1 | POS | 1 |
| 꼽히/VV | 2 | 0 | 0 | 0 | 0 | 1 | POS | 1 |
| 꽃/NNG;을/JKO | 2 | 0 | 0 | 0 | 0 | 1 | POS | 1 |
| 꽃/NNG;을/JKO;피우/VV | 2 | 0 | 0 | 0 | 0 | 1 | POS | 1 |



| ngram | freq | COMP | NEG | NEUT | None | POS | max.value | max.prop |
|----------------------|------|------|-----|------|------|-----|-----------|----------|
| 싸구려/NNG | 1 | 0 | 1 | 0 | 0 | 0 | NEG | 1 |
| 싸구려/NNG;로/JKB | 1 | 0 | 1 | 0 | 0 | 0 | NEG | 1 |
| 싸구려/NNG;로/JKB;둔갑/NNG | 1 | 0 | 1 | 0 | 0 | 0 | NEG | 1 |
| 싸늘/XR | 1 | 0 | 1 | 0 | 0 | 0 | NEG | 1 |
| 싸늘/XR;하/XSA | 1 | 0 | 1 | 0 | 0 | 0 | NEG | 1 |
| 싸움/NNG | 1 | 0 | 1 | 0 | 0 | 0 | NEG | 1 |
| 싸움/NNG;을/JKO | 1 | 0 | 1 | 0 | 0 | 0 | NEG | 1 |
| 싸움/NNG;을/JKO;일으키/VV | 1 | 0 | 1 | 0 | 0 | 0 | NEG | 1 |
| 써먹/VV | 1 | 0 | 1 | 0 | 0 | 0 | NEG | 1 |
| 써먹/VV;지/EC | 1 | 0 | 1 | 0 | 0 | 0 | NEG | 1 |
| 써먹/VV;지/EC;못하/VX | 1 | 0 | 1 | 0 | 0 | 0 | NEG | 1 |
| 기대/NNG;되/XSV | 2 | 0 | 0 | 0 | 0 | 1 | POS | 1 |
| 기대/NNG;를/JKO | 2 | 0 | 0 | 0 | 0 | 1 | POS | 1 |
| 기대/NNG;하/XSV | 2 | 0 | 0 | 0 | 0 | 1 | POS | 1 |
| 기량/NNG | 2 | 0 | 0 | 0 | 0 | 1 | POS | 1 |
| 기뻐하/VV | 2 | 0 | 0 | 0 | 0 | 1 | POS | 1 |
| 기회/NNG;를/JKO;주/VV | 2 | 0 | 0 | 0 | 0 | 1 | POS | 1 |
| 길/VA | 2 | 0 | 0 | 0 | 0 | 1 | POS | 1 |
| 꼭/MAG;필요/NNG | 2 | 0 | 0 | 0 | 0 | 1 | POS | 1 |
| 꼭/MAG;필요/NNG;하/XSA | 2 | 0 | 0 | 0 | 0 | 1 | POS | 1 |
| 꼽/VV | 2 | 0 | 0 | 0 | 0 | 1 | POS | 1 |
| 꼽히/VV | 2 | 0 | 0 | 0 | 0 | 1 | POS | 1 |
| 꽃/NNG;을/JKO | 2 | 0 | 0 | 0 | 0 | 1 | POS | 1 |
| 꽃/NNG;을/JKO;피우/VV | 2 | 0 | 0 | 0 | 0 | 1 | POS | 1 |

*** references

^{*} references

^{**} references



문서의 감성수준을 평가하는 방법

[머신러닝(딥러닝) 기반 감성분석]

A = I am not interested in class and have no fun.

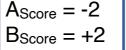
B = Today class is very interesting and fun.

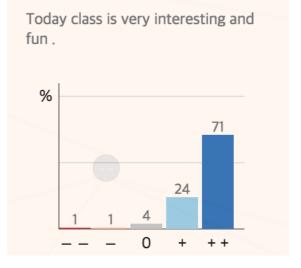












^{*} Stanford NLP, Sentiment Analysis Demo, http://nlp.stanford.edu:8080/sentiment/rntnDemo.html/.

^{**} references



E.O.D

Contact

http://www.teanaps.com

✓ fingeredman@gmail.com