# 기계학습 실습

# **MNIST**

# Weka 이용해서 MNIST 데이터 학습시키기

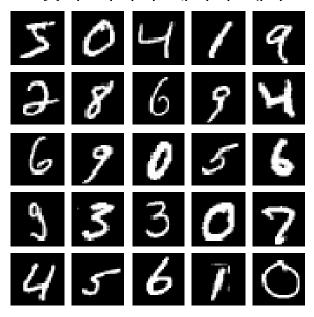


# Index

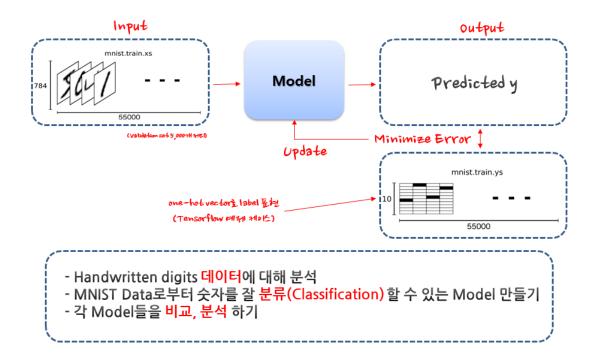
1. MNIST 문제 정의	4
1.1. 데이터 소개	5
1.1.1. MNIST란?	5
1.2. Previous experiments	5
1.3. MNIST CSV DataSet 다운로드	5
2. Weka로 데이터 전처리 하기	6
2.1. MNIST Dataset 불러오기	6
2.2. Data 확인	6
2.3. Data Handling	7
2.3.1. Remove : attribute를 선택하여 삭제	7
2.3.2. Resampling	7
2.3.3. Select Attribute	8
2.4. MNIST Dataset Visualize	10
3. Weka로 기계학습 모델 학습시키고 예측하기	10
3.1. Base Line (Zero R, One R)	10
3.1.1. Zero R : 모든 값을 하나의 클래스로 예측	10
3.1.2. One R : 하나의 attribute를 기준으로 class 분류	11
3.2. Tree (J48 : decision tree algorithm.)	11
3.3. Bayse(Naïve bayes)	12
3.4. Lazy( IBk : K-nearest neighbor classifier)	13
3.5. Linear Classifier (Logistic, Perceptron)	13
3.5.1. Logistic	13
3.5.2. Perceptron	13
3.6 Evaluation	14

	3.6.1. Test set	14
	3.6.2. Cross-validation	
	3.6.3. Split	15
4.	실습환경 설정16	
	4.1. Weka	16
	4.1.1. windows / mac 설치	16
	4.1.2. ubuntu 설치	16
	4.1.3. unofficial package 다운로드	16

# 1. 숫자 이미지 데이터 예측



위와 같이 손으로 쓰여진 0부터 9까지의 숫자를 스캔한 MNIST 데이터 셋을 이용하여 특정 모델을 학습시킨 후 임의의 숫자 이미지 데이터가 0~9 중 어느 숫자에 속하는지에 대한 값을 예측하게 된다.



#### 1.1. 데이터 소개

#### 1.1.1. MNIST란?

Mixed National Institute of Standards and Technology database의 약어로, Yann LeCun 교수가 제공한다. 이 데이터 각각은 784(28\*28 pixel)개의 값으로 각 값은 0~255사이의 값을 가진다. 각데이터는 어떤 숫자를 의미하는지에 대한 값을 가지고 있다. 데이터는 총 70000개로, 60000개의 training set, 10000개의 test set으로 구성되어 있다.

## 1.2. Previous experiments

- 1. http://yann.lecun.com/exdb/mnist/
- 2. <a href="http://rodrigob.github.io/are\_we\_there\_yet/build/classification\_datasets\_results.html">http://rodrigob.github.io/are\_we\_there\_yet/build/classification\_datasets\_results.html</a>

### 1.3. MNIST arff DataSet 다운로드

#### https://github.com/diana-jinhyeon/note

@attribute pixel776 numeric
@attribute pixel777 numeric
@attribute pixel778 numeric
@attribute pixel779 numeric
@attribute pixel780 numeric
@attribute pixel781 numeric
@attribute pixel782 numeric
@attribute pixel783 numeric

@attribute label {0,1,2,3,4,5,6,7,8,9}

#### @data

4,104,0,0,0,0,0,0,0,0,0,0,0,0,0,61,191,254,254,254,254,254,109,83,199,254,254,254, 254.243.85.0.0.0.0.0.0.0.0.0.0.0.0.172.254.254.254.202.147.147.45.0.11.29.200.254. 254,254,171,0,0,0,0,0,0,0,0,0,0,1,174,254,254,89,67,0,0,0,0,0,128,252,254,254,2 12,76,0,0,0,0,0,0,0,0,0,47,254,254,254,29,0,0,0,0,0,0,0,0,83,254,254,254,153,0,0,0 ,0,0,0,0,0,0,0,80,254,254,240,24,0,0,0,0,0,0,0,0,25,240,254,254,153,0,0,0,0,0,0,0,0,0 4,254,254,29,0,0,0,0,0,0,0,0,0,75,254,254,254,17,0,0,0,0,0,0,0,0,18,254,254,254,254 ,29,0,0,0,0,0,0,0,0,0,48,254,254,254,17,0,0,0,0,0,0,0,2,163,254,254,254,29,0,0,0,0 ,0,0,0,0,0,48,254,254,254,17,0,0,0,0,0,0,0,0,94,254,254,254,200,12,0,0,0,0,0,0,0,1 6,209,254,254,150,1,0,0,0,0,0,0,0,0,15,206,254,254,254,254,202,66,0,0,0,0,0,21,161,2 54,254,245,31,0,0,0,0,0,0,0,0,0,0,0,0,0,212,254,254,254,194,48,48,34,41,48,209,254, 54,254,254,86,0,0,0,0,0,0,0,0,0,0,0,0,0,114,254,254,254,254,254,254,254,254,254, 

# 2. Weka로 데이터 전처리 하기

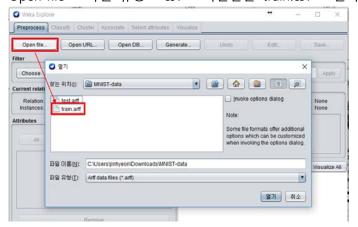
MNIST data의 사이즈가 WEKA의 heap size를 넘기 때문에 command-line에서 java -Xmx1024m -jar weka.jar 입력하여 Weka를 불러온다. 1024는 시스템에 맞추어 적절히 정한다.

## 2.1. MNIST Dataset 불러오기

① Explorer 선택

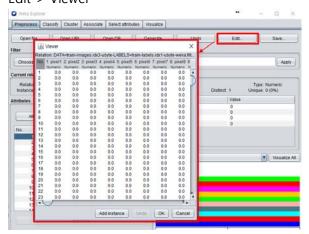


② Open file > 파일 유형 - csv > 다운받은 train.csv > 열기 선택



## 2.2. Data 확인

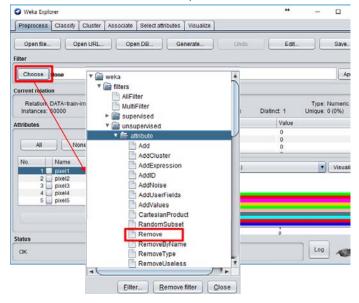
① Edit > Viewer



## 2.3. Data Handling

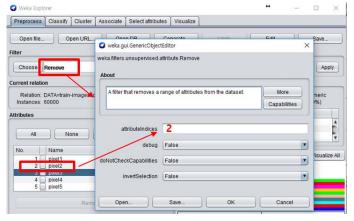
#### 2.3.1. Remove: attribute를 선택하여 삭제

① Filter > weka > filters > unsupervised > attribute



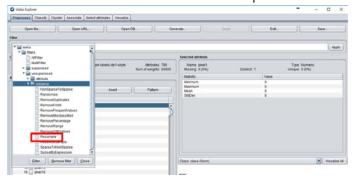
참고) Filter > supervised는 classifier를 선택하여 classifier 기준으로 data를 filtering할 수 있도록 하나, 여기서는 사 용자가 원하는 특정 attribute의 no를 호출하여 삭제하는 것을 원하므로 unsupervised 메뉴에서 선택한다.

② Remove > attributeIndicate에 삭제하려는 attribute의 No. 입력 > OK > Apply

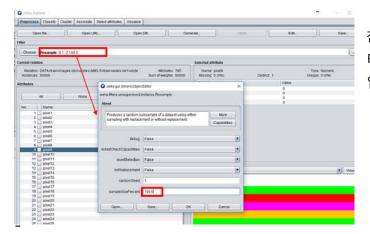


#### 2.3.2. Resampling

1) Filter > Choose > Weka > filters > unsupervised > instance > Resample



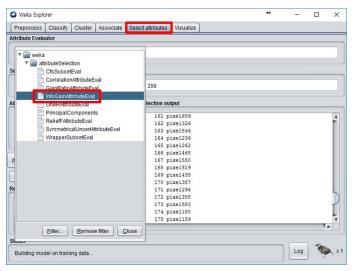
② Resample 클릭 > samplingSizePercent > OK > Apply



참고) samplingSlzePercent에 전체 데이터 사이즈 중 사용할 데이터의 퍼센트를 입력한다.

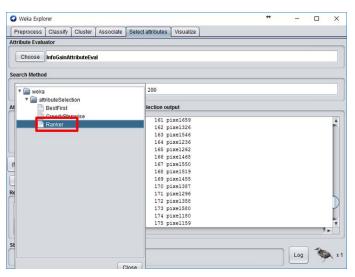
#### 2.3.3. Select Attribute

① Select attributes > Attribute Evaluator – choose > InfoGainAttributeEval



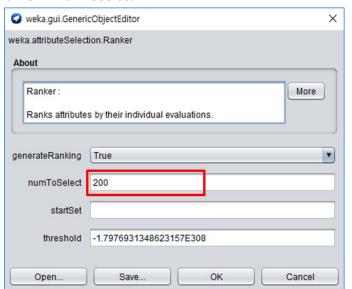
참고) InfoGain은 gain값을 기준으로 attribute를 선택하는 매서드이다.

② Search Method – choose > Ranker



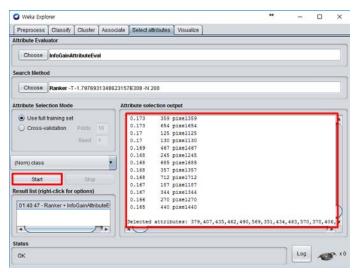
참고) InfoGain은 attribute를 rank하여 원하는 개수를 선택하는 매서드이다. Ranker를 사용한다.

#### ③ Ranker > numToSelect



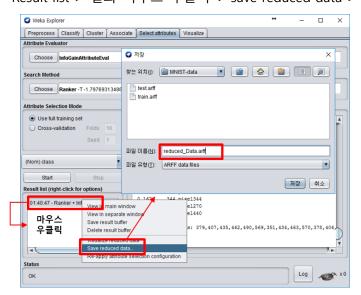
참고) Ranker의 numToSelect는 attribute를 gain값 순서대로 rank를 매겨서 선택할 attribute의 갯수이다.

④ Start > 값 확인

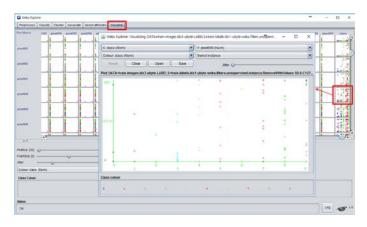


참고) gain 순서대로 rank되어 200개의 선택된 attribute들을 확인할 수 있다.

⑤ Result list > 결과 마우스 우클릭 > save reduced data > 이름 설정 후 저장



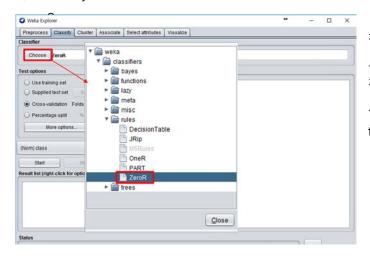
#### 2.4. MNIST Dataset Visualize



참고) 모든 attribute의 조합을 보여주며 각 칸은 두개의 attribute를 이용하여 2차 원으로 보여주는 형태이다. Class별 색상 이 정해져 있다.

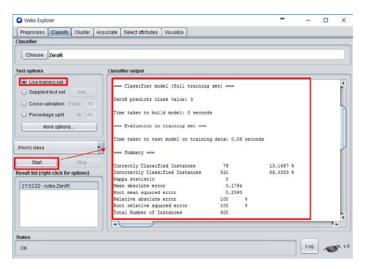
## 3. Weka로 기계학습 모델 학습시키고 예측하기

- 3.1. Base Line (Zero R, One R)
- 3.1.1. Zero R : 모든 값을 하나의 클래스로 예측
  - Classify > Choose > weka > classifiers > rules > ZeroR



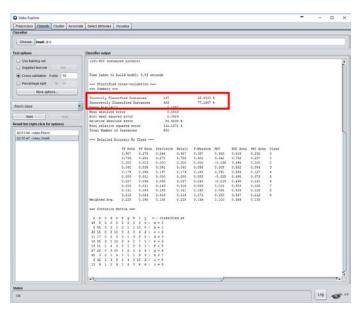
참고) Zero R은 Baseline으로 쓰이는 알고리즘이다. 모든 attribute를 class중 가장 많은 class로 예측한다. Baseline으로 사용되기 때문에 test option역시 use training set으로 설정한다.

② Use training Set > Start



참고) Zero R classifier는 MNIST데이 터의 attribute들을 모두 3으로 분류 되는 class로 예측하였다. 0~9까지의 class 중 13%가 3이기 때문에 13%의 데이터를 옳게 분류하였다.

#### 3.1.2. One R: 하나의 attribute를 기준으로 class 분류

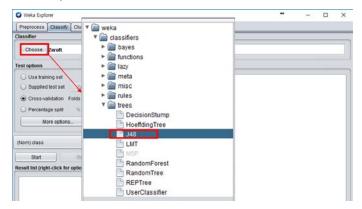


참고) 에러율 확인해서 가장 에러율이 작은 하나의 attribute를 골라서 class를 나누는 classifier이다.

아주 간단한 데이터셋이나 noise가 많이 포함된 데이터셋, 데이터에서 학 습할 것이 없을 때 사용한다

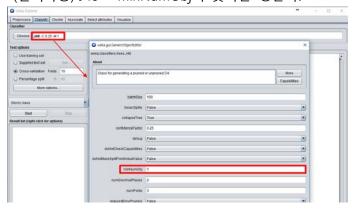
#### 3.2. Tree (J48: decision tree algorithm.)

① Classify > Choose > weka > classifiers > trees > J48



참고) Ross Quinla이 ID3를 기반으로 구현한 C45 알고리즘의 개정판 C48을 weka에서 java로 구현하여 J48이라는 이름을붙였다. continuous하거나 discrete한 attribute를 처리할 수 있고, missing value를 처리하여 모델을 학습시킬 수 있으며 각 attribute에 다른 cost를 줄 수 있고 pruning도 가능하다.

② (선택사항) J48 > minNumObj의 숫자를 정한다.



참고) minNumObj말고도 다양한 조건을 추가할 수 있다. Tree를 Prun하기위한 값 조정도 가능하다.

#### ③ Cross-validation > start

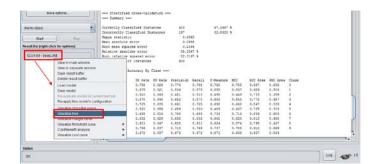


Names matter uses a gard by both and a gard by both

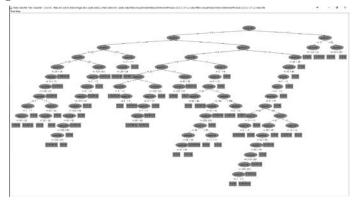
결과 목록에서 우클릭 > Visualize Tree

참고) 모델의 generalization을 위하여 Cross validation을 시행하였다.

Decision Tree는 67.1667 % 의 정확도를 보인다. 위의 그래프는 트리를 text로 시 각화 한 것이다.



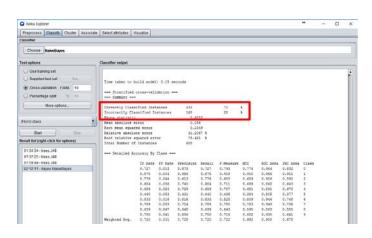
#### ⑤ Tree 확인하기



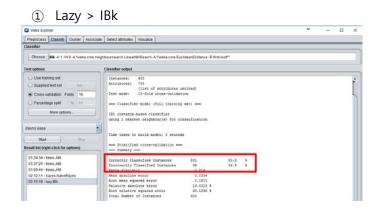
참고) tree를 visualize했을 시, 볼 수 없을 만큼 작게 나오는 경우가 있다. 윈도우의 크기를 키운 후, 오른쪽 버튼 클릭하여 fit to Screen을 클릭한다.

원형의 노드는 기준을 제시하고 연결선은 참인지 거짓인지 판별한다. 사각형의 노드 는 분류된 값이다.

## 3.3. Bayse(Naïve bayes)



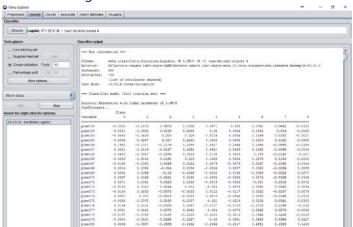
## 3.4. Lazy( IBk : K-nearest neighbor classifier)



## 3.5. Linear Classifier (Logistic, Perceptron)

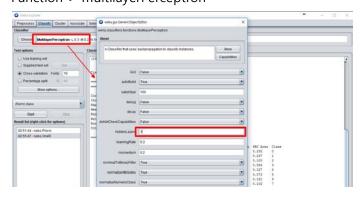
## 3.5.1. Logistic

① function > Logistic



## 3.5.2. Perceptron

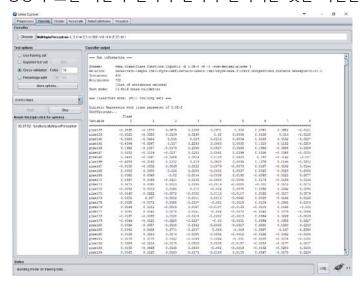
① Function > multilayerPerceptron



참고) Multi-Layer Perceptron의 hidden layer 개수를 조정하여 perceptron을 만든다. 1은 single perceptron이고, a 는 hidden layer를 auto로 설정하는 것이다.

상당히 긴 시간이 걸린다.

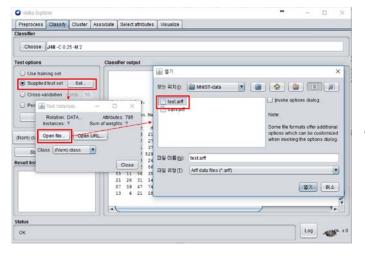
② 상당히 오랜 시간이 걸려서 결과가 출력되는 것을 확인할 수 있다.



#### 3.6. Evaluation

#### 3.6.1. Test set

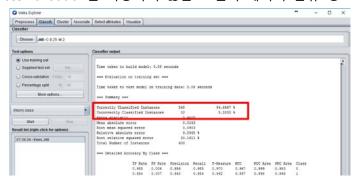
- ① Traning set은 앞에서 실행한 Preprocess 탭에서 데이터 파일을 여는 형식으로 불러온다. 우리는 MNIST training set을 불러와 resampling 해 두었다..
- ② Test set은 아래와 같이 설정한다.



참고) MNIST는 test set이 이미 주어져 있으므로, 사용할 수 있지만 다른데이터 set은 없는 경우가 있다. 그런경우, Cross-validation이나 training data를 split하여 Evaluation한다.

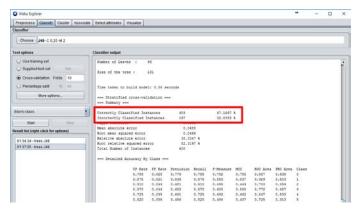
#### 3.6.2. Cross-validation

-Cross-validation을 사용하지 않은 모델의 데이터 분류 정도



참고) training set과 test set의 데이 터를 같게 놓고 모델을 테스트 하였 다. 옳게 분류한 값이 많으나, 이것 은 general 한 모델이 아님을 유추 할 수 있다.

-Cross-validation을 사용한 모델의 데이터 분류 정도

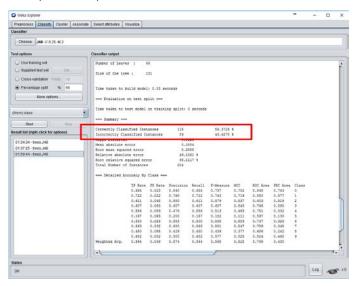


참고) test option을 cross-validation 으로 지정하였다.

10은 10 fold cross validation을 의미 한다. 비교적 general 한 모델이 학 습되었음을 알 수 있다.

#### 3.6.3. Split

① Test option의 split 선택



참고) 66%로 나누어 66%는 training set, 나머지 44%는 test set으로 사용한다.

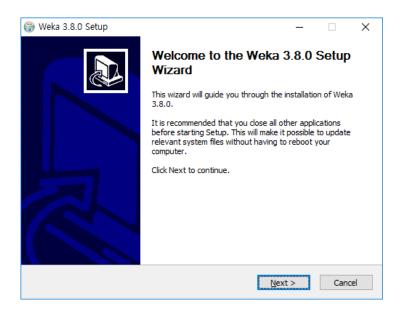
## 부록

## 4. 실습환경 설정

#### 4.1. Weka

#### 4.1.1. windows / mac 설치

http://www.cs.waikato.ac.nz/ml/weka/downloading.html 에 접속하여 설치파일(105.5MB)을 다운받아 설치한다. 아래와 같은 화면이 나오면 Next를 눌러 설치하면 된다.



#### 4.1.2. ubuntu 설치

- ① 사이트 접속 후 설치 파일 다운로드 terminal 에서 설치 파일 위치로 이동 후
- ② \$ java -jar weka.jar 입력

### 4.1.3. unofficial package 다운로드

- ③ 사이트 접속 후 필요한 패키지 다운로드
  http://weka.wikispaces.com/Unofficial+packages+for+WEKA
  cf) 공식 사이트에 없는 패키지 Convolutional Neural Network package
  https://github.com/amten/NeuralNetwork
- 4 Package Manager



#### ⑤ 패키지 적용

