데이터마이닝 과제 3

2020136087 윤아현

[HW3] 분류 실습

유리 데이터셋에 포함된 다른 속성들을 기반으로 분류하기

- 과제는 RI 및 Percentages of Na, Mg, Al, Si, K, Ca, Ba, Fe를 기반하여 분류
- 214개의 데이터에서 임의로 훈련 집합과 테스트 집합을 설정
- 분류한 결과(데이터프레임)와 성능 평가까지 진행

해결방법

※ KNN 모델, Decision Tree 모델을 생성하여 성능을 측정하였습니다.

1번. KNN 모델

수행 방법

- 강의 자료와 동일하게, 200개와 14개로 나누어 train 및 test 개수를 설정해주었다.
- KNN에서 주변 몇 개의 points를 확인할지 설정할 때, 1개 / 3개 / 5개로 설정하여 성능을 측정하였다.
- test_data를 통해 예측된 값을 dataframe으로 나타내고, Confustion Matrix를 산출하였다.

결과

k 값에 관계없이 정확도가 일정하게 92.86%로 나타났다.

Code

```
// 1번. train, test data 분할하기
> n <- length(fgl$type)
> nt <- 200
> train <- sample(1:n, nt)
> train
> x <- fgl[, c(1:9)]
// 2번. knn 생성하기 (k = 1, 3, 5)
> nearest1 <- knn(train = x[train, ], test = x[-train, ], cl = fgl$type[train], k = 1)
> nearest3 <- knn(train = x[train, ], test = x[-train, ], cl = fgl$type[train], k = 3)
> nearest5 <- knn(train = x[train, ], test = x[-train, ], cl = fgl$type[train], k = 5)
// 3번. 정확도 산출하기
> pcornn1 = 100 * sum(fgl$type[-train]==nearest1)/(n-nt)
> pcornn1
```

```
[1] 92.85714
> pcornn3 = 100 * sum(fgl$type[-train]==nearest3)/(n-nt)
> pcornn3
[1] 92.85714
> pcornn5 = 100 * sum(fgl$type[-train]==nearest5)/(n-nt)
> pcornn5
[1] 92.85714
// 4번. dataframe으로 (실제 값, 예측 값) 나타내기 - k=3일 때를 중심으로 나타냄
> results_df <- data.frame(Actual = fgl$type[-train], Predicted = nearest3)
> results df
 > results_df
    Actual Predicted
 1
      WinF
                 WinF
 2
      WinF
                 WinF
 3
      WinF
                 WinF
 4
      WinF
                 WinF
 5
      WinF
                 WinF
 6
     WinNF
                 WinNF
     WinNF
                 WinF
 8
     WinNF
                 WinNF
 9
     WinNF
                WinNF
 10
       Veh
                   Veh
 11
      Tab1
                  Tab1
 12
      Head
                  Head
 13
      Head
                  Head
14
      Head
                 Head
//5번. 혼동행렬 출력하기
> confusion_matrix2 <- confusionMatrix(nearest3, fgl$type[-train])
> confusion_matrix2
 > confusion matrix2
 Confusion Matrix and Statistics
           Reference
 Prediction WinF WinNF Veh Con Tabl Head
      WinF
               5
                    1
                        0
                            0
                                  0
                                      0
     WinNF
               0
                     3
                        0
                            0
                                  0
                                      0
      Veh
               0
                    0
                       1
                                  0
                                      0
                           0
      Con
               0
                        0
                           0
                                  0
                                      0
      Tab1
               0
                    0
                        0
                            0
                                      0
                                 1
      Head
               0
                    0
                        0
                            0
                                  0
                                       3
 Overall Statistics
               Accuracy: 0.9286
                 95% CI: (0.6613, 0.9982)
    No Information Rate: 0.3571
    P-Value [Acc > NIR] : 1.439e-05
                  Kappa : 0.9021
```

2번. Decision Model 생성하기

수행 방법

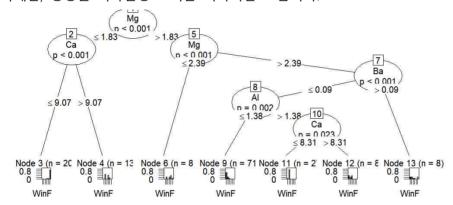
- train과 test 비율을 각각 70%, 30%로 설정해주었다.
- Decision tree 모델을 사용하여 train_data에 대한 학습을 수행하였다. 이 경우, 종속 변수는 type, 독립 변수로는 그 외의 데이터로 설정하였다.
- test data를 통해 예측을 수행한다.
- 예측된 값을 dataframe으로 나타내고, 정확도 및 Confustion Matrix를 산출하였다.

결과

accuracy를 확인해본 결과, 모델의 정확도는 약 55.93%이다.

Confusion Matrix를 확인했을 때, WinF와 WinNF 클래스에서는 비교적 높은 정확도를 보이지만, 다른 클래스는 상대적으로 낮은 성능을 보인다.

아래는, 생성된 의사결정 트리를 시각화한 모습이다.



Code

// 1번. train, test 분할하기

ind <- sample(2, nrow(fgl), replace=TRUE, prob=c(0.7, 0.3))

- > train_data <- fgl[ind==1,]</pre>
- > test_data <- fgl[ind==2,]
- // 2번. 의사결정나무 생성하기
- > fgl_ctree <- ctree(type \sim RI + Na + Mg + Al + Si + K + Ca + Ba + Fe, data = train data)
- // 3번. test data 예측하기
- > test_pred <- predict(fgl_ctree, newdata = test_data)
- // 4번. dataframe으로 (실제 값, 예측 값) 나타내기
- > result_df <- data.frame(
- + Actual = test_data\$type,
- + Predicted = test_pred)
- > result_df

```
8 9 10 11 12 13 14 15 16 17 18 19 20 21 22 23 24 25 26 27 28 29 31 32 33 34 35
```

// 5번. 정확도 산출하기

> sum(test_pred==test_data\$type)/length(test_pred) * 100

[1] 55.9322

- // 6번. 혼동행렬 출력하기
- > confusion_matrix <- confusionMatrix(test_pred, test_data\$type)</pre>
- > print(confusion_matrix)

Confusion Matrix and Statistics

Reference

Prediction	WinF	WinNF	Veh	Con	Tab1	Head
WinF	16	8	5	0	1	0
WinNF	2	14	0	3	1	4
Veh	0	0	0	0	0	0
Con	0	0	0	0	0	0
Tabl	0	0	0	0	0	0
Head	0	0	0	1	1	3

Overall Statistics

Accuracy: 0.5593

95% CI : (0.424, 0.6884) No Information Rate : 0.3729 P-Value [Acc > NIR] : 0.00274

Kappa: 0.3549

Mcnemar's Test P-Value : NA