## Projekt (Wprowadzenie do uczenia maszynowego)

Piotr Mariusz Kozikowski, Kacper Dulewicz, Anna Kaczmarek

## Klasyfikacja danych w oparciu o wybrane modele klasyfikacyjne

Algorytmy:

```
• J48 (C4.5)
  • RandomTree
# Wczytanie bibliotek potrzebnych do wykorzystania funkcji z pakietu Weka
# oraz wyznaczania wartości miar jakości klasyfikacji
library(RWeka)
library(caret)
## Ładowanie wymaganego pakietu: ggplot2
## Ładowanie wymaganego pakietu: lattice
# Tworzenie klasyfikatora RandomTree
RandomTree <- make_Weka_classifier("weka.classifiers.trees.RandomTree")</pre>
# Wczytanie danych
pokemon_df <- read.csv("pokemon_clean.csv")</pre>
pokemon df <- subset(pokemon df, select=-c(X, class))</pre>
# Konwersja kolumny 'num_class' na typ factor (klasa kategoryczna)
pokemon_df$num_class <- as.factor(pokemon_df$num_class)</pre>
sapply(pokemon_df, class)
##
                             defense
                                      sp_attack sp_defense
                                                                         num_class
                                                                  speed
               "integer" "integer"
                                      "integer"
                                                 "integer"
                                                                          "factor"
   "integer"
                                                             "integer"
# Funkcja do obliczenia miar jakości klasyfikacji
calculate_metrics <- function(actual, predicted) {</pre>
  cm <- confusionMatrix(predicted, actual)</pre>
 list(
    Accuracy = cm$overall["Accuracy"],
    Sensitivity = mean(cm$byClass[, "Sensitivity"], na.rm = TRUE),
    Specificity = mean(cm$byClass[, "Specificity"], na.rm = TRUE),
    F_Measure = mean(cm$byClass[, "F1"], na.rm = TRUE)
  )
}
# Inicjalizacja pustej ramki wyników
results <- data.frame(</pre>
  `Typ metody klasyfikacji` = character(),
  `Typ metody ewaluacji` = character(),
  `Jakość klasyfikacji` = numeric(),
 `Czułość` = numeric(),
```

```
`Swoistość` = numeric(),
  `F-measure` = numeric(),
  stringsAsFactors = FALSE
# 1. Metoda resubstytucji
for (method in c("RandomTree", "J48")) {
  model <- eval(parse(text = paste0(method, "(num class ~ ., data = pokemon df)")))</pre>
  predictions <- predict(model, pokemon_df)</pre>
  metrics <- calculate_metrics(pokemon_df$num_class, predictions)</pre>
  results <- rbind(results, data.frame(</pre>
    Typ metody klasyfikacji = method,
    `Typ metody ewaluacji` = "metoda resubstytucji",
    Jakość klasyfikacji = metrics$Accuracy,
    `Czułość` = metrics$Sensitivity,
    `Swoistość` = metrics$Specificity,
    `F-measure` = metrics$F_Measure,
     row.names = NULL
  ))
}
# 2. Podział na część uczącą i testującą (2/3 vs 1/3)
set.seed(123)
trainIndex <- sample(1:nrow(pokemon_df), size = 0.67 * nrow(pokemon_df))</pre>
trainData <- pokemon_df[trainIndex, ]</pre>
testData <- pokemon_df[-trainIndex, ]</pre>
for (method in c("RandomTree", "J48")) {
  model <- eval(parse(text = paste0(method, "(num_class ~ ., data = trainData)")))</pre>
  predictions <- predict(model, testData)</pre>
  metrics <- calculate_metrics(testData$num_class, predictions)</pre>
  results <- rbind(results, data.frame(</pre>
    Typ metody klasyfikacji = method,
    `Typ metody ewaluacji` = "podział zbioru",
    Jakość klasyfikacji = metrics$Accuracy,
    `Czułość` = metrics$Sensitivity,
    `Swoistość` = metrics$Specificity,
    `F-measure` = metrics$F_Measure,
     row.names = NULL
  ))
}
# 3. Krosswalidacja (k = 13)
folds <- createFolds(pokemon_df$num_class, k = 13)</pre>
for (method in c("RandomTree", "J48")) {
  accuracy <- c()</pre>
  sensitivity <- c()</pre>
  specificity <- c()</pre>
  f_measure <- c()</pre>
 for (fold in folds) {
```

```
trainData <- pokemon_df[-fold, ]</pre>
    testData <- pokemon_df[fold, ]</pre>
    model <- eval(parse(text = paste0(method, "(num_class ~ ., data = trainData)")))</pre>
    predictions <- predict(model, testData)</pre>
    metrics <- calculate_metrics(testData$num_class, predictions)</pre>
    accuracy <- c(accuracy, metrics$Accuracy)</pre>
    sensitivity <- c(sensitivity, metrics$Sensitivity)</pre>
    specificity <- c(specificity, metrics$Specificity)</pre>
    f_measure <- c(f_measure, metrics$F_Measure)</pre>
  results <- rbind(results, data.frame(</pre>
    Typ metody klasyfikacji = method,
    `Typ metody ewaluacji` = "walidacja krzyżowa",
    Jakość klasyfikacji = mean(accuracy),
    `Czułość` = mean(sensitivity),
    `Swoistość` = mean(specificity),
    `F-measure` = mean(f_measure),
     row.names = NULL
  ))
}
# 4. Leave-One-Out Cross-Validation (LOOCV)
for (method in c("RandomTree", "J48")) {
  # Przygotowanie zmiennych do zapisu wyników
  y_true <- c()</pre>
  y_pred <- c()</pre>
  y_probs <- c()</pre>
  # Petla Leave-One-Out Cross-Validation
  for (i in 1:nrow(pokemon_df)) {
    # Podział danych
    trainData <- pokemon_df[-i, ]</pre>
    testData <- pokemon_df[i, , drop = FALSE]</pre>
    # Trenowanie modelu
    model <- eval(parse(text = paste0(method, "(num_class ~ ., data = trainData)")))</pre>
    # Predykcje
    predictions <- predict(model, testData)</pre>
    # Zbieranie wyników
    y_true <- c(y_true, testData$num_class)</pre>
    y_pred <- c(y_pred, predictions)</pre>
  cm <- confusionMatrix(factor(y_pred), factor(y_true))</pre>
  # Obliczanie miar jakości
  accuracy <- cm$overall["Accuracy"]</pre>
  sensitivity <- mean(cm$byClass[, "Sensitivity"], na.rm = TRUE) # Czułość</pre>
  specificity <- mean(cm$byClass[, "Specificity"], na.rm = TRUE) # Swoistość</pre>
```

```
# Dodawanie wyników do ramki danych
  results <- rbind(results, data.frame(</pre>
    `Typ metody klasyfikacji` = method,
    `Typ metody ewaluacji` = "leave-one-out",
   Jakość klasyfikacji = accuracy,
   `Czułość` = sensitivity,
    `Swoistość` = specificity,
    `F-measure` = f1,
    row.names = NULL
 ))
}
# Wyświetlenie wyników
results
     Typ.metody.klasyfikacji Typ.metody.ewaluacji Jakość.klasyfikacji
## 1
                  RandomTree metoda resubstytucji
                                                            0.9766791 0.9186532
## 2
                         J48 metoda resubstytucji
                                                            0.7145522 0.6441498
## 3
                  RandomTree
                                                          0.1977401 0.2058695
                                   podział zbioru
## 4
                         J48
                                   podział zbioru
                                                            0.1723164 0.1557349
## 5
                  RandomTree
                               walidacja krzyżowa
                                                            0.2200518 0.2242498
## 6
                              walidacja krzyżowa
                                                          0.1967407 0.1783844
                         J48
## 7
                  RandomTree
                                    leave-one-out
                                                            0.2126866 0.1957460
## 8
                                    leave-one-out
                                                            0.1809701 0.1524915
                         148
## Swoistość F.measure
## 1 0.9986663 0.9751676
## 2 0.9837249 0.6974732
## 3 0.9545267 0.2068154
## 4 0.9528999 0.1723088
## 5 0.9557606 0.3208484
## 6 0.9543221 0.3036876
## 7 0.9554589 0.2154251
## 8 0.9533244 0.1712587
# Eksport wyników do pliku CSV
write.csv(results, "projekt_WdML_RT_J48_results.csv", row.names = FALSE, fileEncoding = "Windows-1250")
```

f1 <- mean(cm\$byClass[, "F1"], na.rm = TRUE) # F1-measure