SPRAWOZDANIE

Zajęcia: Uczenie maszynowe

Prowadzący: prof. dr hab. Vasyl Martsenyuk

Laboratorium Nr 2	Tomasz Pietrzyk
Data 9.11.2024	Informatyka
Temat: "Praktyczne zastosowanie	II stopień, niestacjonarne,
Drzew Decyzyjnych i metod Ensemble	1semestr, gr.1a
w Analizie Danych"	_
Wariant 8	

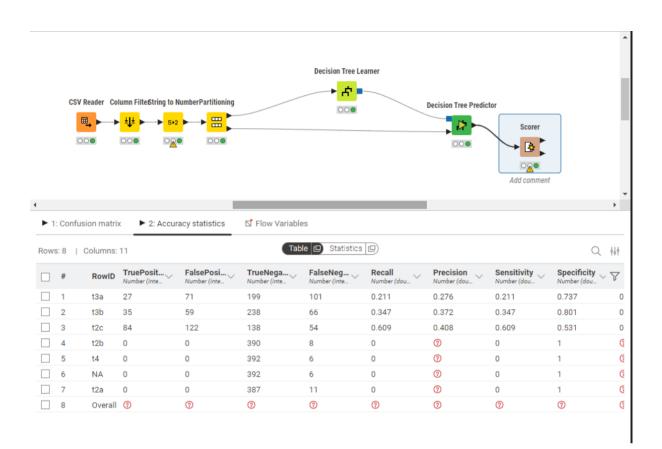
1. Polecenie: wariant 8 zadania

Opracować przepływ pracy uczenia maszynowego zagadnienia klasyfikacji (pojedyncze drzewo decyzyjne) oraz klasyfikacji ensemble (używając wszystkie modele wymienione w tutorialu) na podstawie zbioru danych według wariantu zadania.

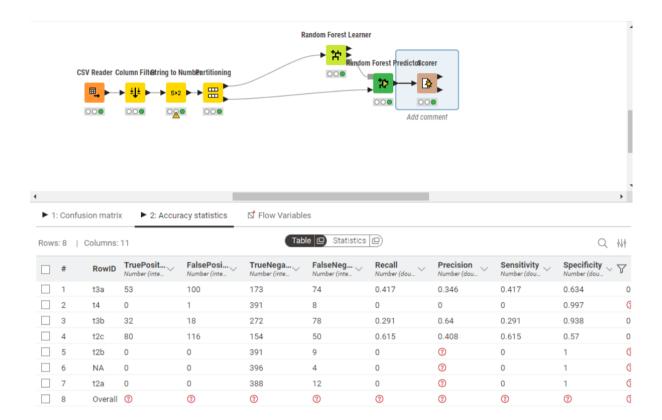
Prostate Cancer https://www.kaggle.com/datasets/ashrafalsinglawi/prostate-cancer-survival-data

2. Opis programu opracowanego (kody źródłowe, rzuty ekranu)

GitHub: https://github.com/TomekPietrzyk/UM_I_2024_NS.git



```
☆ □ ↑ ↓ 占 〒 ■
[61]: import pandas as pd
        from sklearn.model_selection import train_test_split
        from sklearn.tree import DecisionTreeClassifier
        from sklearn.metrics import accuracy_score
        # Wczytanie danych
        df = pd.read_csv("CancerProstateSurvival.csv")
        # Wyświetlenie pierwszych kilku wierszy danych
       print(df.head())
       \label{eq:df} \textbf{df} = \textbf{df}[['times','patient.days\_to\_birth','patient.stage\_event.tnm\_categories.pathologic\_ctegories.pathologic\_t']]
        # Zakodowanie zmiennych kategorycznych w X
       X = df.drop(columns=["patient.stage_event.tnm_categories.pathologic_categories.pathologic_t"])
X = pd.get_dummies(X, drop_first=True) # One-hot encoding dla zmiennych kategorycznych
        y = df["patient.stage_event.tnm_categories.pathologic_categories.pathologic_t"]
        # Podział na dane treningowe i testowe
        X_train, X_test, y_train, y_test = train_test_split(X, y, test_size=0.2, random_state=42)
        tree = DecisionTreeClassifier(max_depth=2, random_state=42)
        tree.fit(X_train, y_train)
        # Predvkcia i ocena modelu
        y_pred = tree.predict(X_test)
        print("Accuracy:", accuracy_score(y_test, y_pred))
          times patient.vital_status patient.gender patient.race patient.ethnicity
                                                             NaN
             621
                                       0
                                                    male
male
                                                                                       NaN
        1 1332
                                                                                       NaN
             671
                                                    male
                                                                    NaN
                                                                                       NaN
        4 1033
                                       0
                                                    male
                                                                   NaN
                                                                                       NaN
           patient.days_to_birth patient.drugs.drug.therapy_types.therapy_type \
                         -18658.0
-20958.0
                         -17365.0
                                                                   hormone therapy
                         -19065.0
-25904.0
                                                                                NaN
          patient.stage_event.pathologic_stage \
                                               NaN
                                               NaN
                                               NaN
         patient.stage_event.tnm_categories.pathologic_categories.pathologic_t \
                                                             t3a
                                                              <del>+</del>4
                                                             t3b
          patient.stage_event.tnm_categories.pathologic_categories.pathologic_m
                                                             NaN
                                                             NaN
                                                             NaN
                                                             NaN
        Accuracy: 0.3917525773195876
[85]: from sklearn.ensemble import RandomForestClassifier
       # Inicializacja modelu Random Forest
       rf_model = RandomForestClassifier(n_estimators=100, max_depth=5, random_state=42)
      rf_model.fit(X_train, y_train)
      # Predykcja i ewaluacja modelu
y_pred_rf = rf_model.predict(X_test)
      print("Random Forest Accuracy:", accuracy_score(y_test, y_pred_rf))
       Random Forest Accuracy: 0.4329896907216495
  [113]: from xgboost import XGBClassifier
          v = pd.Categorical(v).codes
         X_train,X_test,y_train,y_test = train_test_split(X,y,test_size = 0.2, random_state=42)
          # Inicializacia modelu
         xgb = XGClassifier(n_estimators=100 ,max_depth=1, learning_rate=0.1)
xgb.fit(X_train, y_train)
          # Predykcja i ocena modelu
          y_pred_xgb = xgb.predict(X_test)
          print("XGBoost Accuracy:", accuracy_score(y_test, y_pred_xgb))
          XGBoost Accuracy: 0.3917525773195876
```



3. Wnioski

Random forest najlepiej zachował się w predykcji metody leczenia raka prostaty. Jednak wynik jest z gatunku bardzo słabego, można powiedzieć, że algorytm na podstawie danych dokonał predykcji 2 na 5 sztuk(40%).