

Danica Đorđević 1121

Komparativna analiza algoritama klasifikacije

U ovom radu je vršeno poređenje između sledećih algoritama:

Naivni Bajesov algoritam,

Algoritam K-najbližih suseda,

Algoritam zasnovan na stablima odluke (CART).

Atribut 'workclass' ima 8 jedinstvenih vrednosti
Atribut 'education' ima 16 jedinstvenih vrednosti
Atribut 'marital_status' ima 7 jedinstvenih vrednosti
Atribut 'occupation' ima 14 jedinstvenih vrednosti
Atribut 'relationship' ima 6 jedinstvenih vrednosti
Atribut 'race' ima 5 jedinstvenih vrednosti

Potencijalni kandidati za smanjenje broja jedinstvenih vrednosti su kolone *native_country*, *education* i *occupation*.

Atribut 'sex' ima 2 jedinstvenih vrednosti
Atribut 'native_country' ima 40 jedinstvenih vrednosti

United-States 5545 Mexico 138 108 Philippines 32 Canada 28 28 Germany Puerto-Rico 23 Jamaica China 18 South Name: native_country, dtype: int64

U zavisnostiod distribucija vrednosti, može se izvršiti smanjenje broja jedinstvenih vrednosti za atribut *native_country* jer 90% ispitanika dolazi iz Amerike. Nove vrednosti za stribut su *United-States* i *Other*.

Za atribute *education* i *occupation* se ne može / izvršiti smanjenje broja jedinstvenih vrednosti jer ne postoji vrednost atributa koja predstavlja većinu.

HS-grad 2007 Prof-specialty 793 Some-college 1451 Exec-managerial 755 Bachelors 997 Adm-clerical 751 Masters 311 Craft-repair 741 263 Assoc-voc Sales 717 Assoc-acdm 205 Other-service 627 11th 202 Machine-op-inspct 384 357 10th 187 7th-8th 134 Transport-moving 311 Prof-school 112 Handlers-cleaners 255 Name: education, dtype: int64 Name: occupation, dtype: int64

```
<=50K 4721
>50K 1483
Name: income, dtype: int64

Make: income, dtype: int64

Coblik, gde >50K predstavlja 1, a
<=50K predstavlja 0

def _replace_outcome_values(y):
    for i in range(len(y)):
</pre>
```

else:

return y

v[i] = 0

i in range(len(y)):
val = y[i].strip()

if val == ">50K":
 vrednosti klasnog
 y[i] = 1
 atributa

Kako modeli rade samo sa numeričim vrednostima, neophodno je ove atribute prevesti iz nenumeričkih u numeričke oblike.

Biblioteka pandas nudi rešenje za ovaj problem, korišćenjem dummies atributa. Ovaj metod za svaku jedinstvenu vrednost koju

kolona poseduje, pravi nove kolone, a staru kolonu briše. Tako, na primer, ako se primeni ova metoda na kolonu race, dobiće se 5 novih

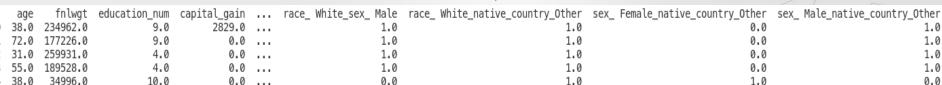
kolona sa binarnim vrednostima, dok će stara race kolona biti izbrisana.

	Amer-Indian-Eskimo	Asian-Pac-Islander	Black	0ther	White
0	0	0	0	0	1
1	0	0	0	0	1
2	0	0	0	0	1
3	0	0	0	0	1
4	0	0	0	0	1

```
def _impute_missing_values(X):
    si = SimpleImputer(missing_values=np.nan, strategy='mean')
    si.fit(X)
    X = pd.DataFrame(data=si.transform(X), columns=X.columns)
```

Zamena nedostajućih vrednosti srednjom vrednošću





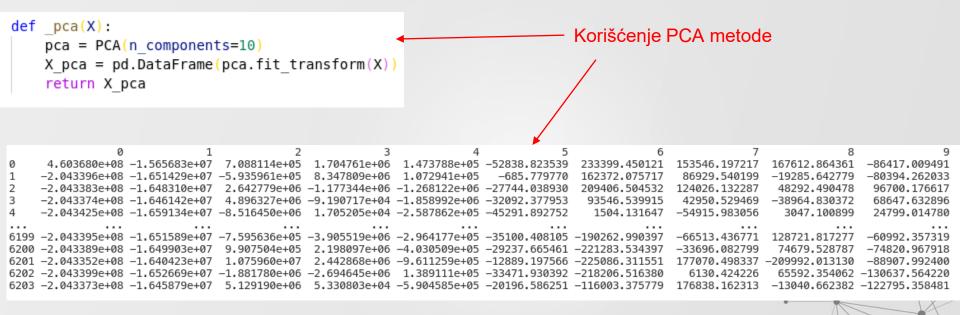
[5 rows x 1630 columns]

return X

' TREE
'AUC modela sa preprocesiranjem: 0.7283756413718606'
'AUC modela bez preprocesiranja: 0.6694099378881988'
'Poboljsanje modela: 8.808608917531478%'
·
('BAYES Multinominal '
'AUC modela sa preprocesiranjem: 0.3620375371320551'
'AUC modela bez preprocesiranja: 0.5723737510126924'
'Poboljsanje modela: -36.74805378627034%'
<u>'</u>
' K NEIGHBORS
'AUC modela sa preprocesiranjem: 0.8094652984066972'
'AUC modela bez preprocesiranja: 0.5988320280853363'
'Poboljsanje modela: 35.17401549059175%'
' TREE PCA
'AUC modela sa preprocesiranjem: 0.7408385093167702'
'AUC modela bez preprocesiranja: 0.6777950310559007'
'Poboljsanje modela: 9.301260022909503%'
'
('BAYES Multinominal PCA '
'AUC modela sa preprocesiranjem: 0.833918444504456'
'AUC modela bez preprocesiranja: 0.6021874156089656'
'Poboljsanje modela: 38.48154625767976%'
' K NEIGHBORS PCA
'AUC modela sa preprocesiranjem: 0.6005941128814475'
'AUC modela bez preprocesiranja: 0.5988320280853363'
'Poboljsanje modela: 0.2942535992513862%'

Često ulazne karakteristike interaguju na neočekivan i nelineralni način prilikom prediktivnog modeliranja. Te interakcije se mogu identifikovati i modelirati pomoću algoritma za učenje. Drugi pristup je osmišljavanje novih karakteristika koje uočavaju ove interakcije i utvrđivanje da li poboljšavaju performanse modela.

Performanse klasifikatora su znatno gore kod naivnog Bajesovog algoritma, ako se ne obavi korak dodavanja interakcija.



```
Selekcija K najrelevantnijih
                                                                        atributa
select = SelectKBest(f classif, k=10)
selected features = select.fit(X train, y train)
indices_selected = selected_features.get_support(indices=True)
colnames selected = [X.columns[i] for i in indices selected]
X_train_selected = X_train[colnames_selected] 'Selected columns: 10'
X_test_selected = X_test[colnames_selected]
                                                 ['marital status Married-civ-spouse',
                                                  'age marital status Married-civ-spouse',
                                                  'education_num_marital_status_ Married-civ-spouse',
                                                  'education num relationship Husband',
                                                  'hours per week marital status Married-civ-spouse',
                                                  'hours per week relationship Husband',
                                                  'marital status Married-civ-spouse_relationship_ Husband',
                                                  'marital status Married-civ-spouse race White',
                                                  'marital status Married-civ-spouse native country Other',
                                                  'relationship Husband sex Male']
```

Priprema neobrađenog skupa podataka, na osnovu koga će se vršiti poređenje. Iz skupa neprocesiranih podataka su izbačene kolone sa nenumeričkim podacima, kao i redovi sa nedostajućim vrednostima. Nenumeričke podatke je neophodno izbaciti, da bi primenjivanje bilo kog algoritma bilo moguće.

				\		
	age	fnlwgt	education_num	capital_gain	capital_loss	hours_per_week
0	38	234962	9	2829	0	30
1	72	177226	9	0	0	8
2	31	259931	4	0	0	40
3	55	189528	4	0	0	60
4	38	34996	10	0	0	40

Algoritmi klasifikacije – sklearn biblioteka

```
def _find_model_performance_naive_bayes(X_train, y_train, X_test, y_test):
    classifier = MultinomialNB()
    classifier.fit(X train, y train)
    y_hat = [x[1] for x in classifier.predict_proba(X_test)]
    auc = roc auc score(y test, y hat)
    return auc
def _find model_performance_tree(X_train, y_train, X_test, y_test):
    classifier = DecisionTreeClassifier() ___
    classifier.fit(X train, y train)
    y_hat = [x[1] for x in classifier.predict_proba(X_test)]
    auc = roc auc score(y test, y hat)
    return auc
def find model performance k neighbors(X train, y train, X test, y test):
    classifier = KNeighborsClassifier() **--
    classifier.fit(X train, y train)
    y_hat = [x[1] for x in classifier.predict_proba(X_test)]
    auc = roc auc score(y test, y hat)
    return auc
```



Komparativna analiza algoritama k=10

Selekcija K najrelevantnijih atributa	PCA metoda
'Sa 10 atributa' ' TREE' 'AUC modela sa preprocesiranjem: 0.6567647853092088' 'AUC modela bez preprocesiranja: 0.6734472049689441' 'Poboljsanje modela: -2.477168148690227%'	'' 'AUC modela sa preprocesiranjem: 0.6970496894409938 'AUC modela bez preprocesiranja: 0.671583850931677' 'Poboljsanje modela: 3.791907514450859%'
'BAYES Multinominal' 'AUC modela sa preprocesiranjem: 0.543532271131515' 'AUC modela bez preprocesiranja: 0.5723737510126924' 'Poboljsanje modela: -5.038924274593053%'	'BAYES Multinominal PCA' 'AUC modela sa preprocesiranjem: 0.7812179314069674 'AUC modela bez preprocesiranja: 0.6021874156089656 'Poboljsanje modela: 29.730032736894064%'
' K NEIGHBORS' 'AUC modela sa preprocesiranjem: 0.7697137456116663' 'AUC modela bez preprocesiranja: 0.5988320280853363' 'Poboljsanje modela: 28.535834676828365%'	' K NEIGHBORS PCA' 'AUC modela sa preprocesiranjem: 0.7480556305698083 'AUC modela bez preprocesiranja: 0.5988320280853363 'Poboljsanje modela: 24.919108445416505%' '

Evaluacija algoritama

Za evaluaciju algoritama je korišćena AUC (Area Under the ROC Curve) mera. AUC meri celokupno dvodimenzionalno područje ispod cele ROC krive od (0,0) do (1,1). . Model čija su predviđanja 100% pogrešna ima AUC od 0,0. Onaj model čija su predviđanja 100% tačna ima AUC 1,0.

```
def _find_model_performance_k_neighbors(X_train, y_train, X_test, y_test):
    classifier = KNeighborsClassifier()
    classifier.fit(X_train, y_train)
    y_hat = [x[1] for x in classifier.predict_proba(X_test)]
    auc = roc_auc_score(y_test, y_hat)
    roc_auc_score funkcija
    iz sklearn biblioteke
```

```
performanse_improve = (
          (performanse_processed) / performanse_unprocessed)*100
```

Računjanje procenta poboljšanja klasifikatora

```
def pca(X):
       pca = PCA(n components=16)
                                                                                                                                   Korišćenje PCA metode
       X_pca = pd.DataFrame(pca.fit_transform(X))
       return X pca
      4.603680e+08 -1.565683e+07 7.088114e+05 1.704761e+06 1.473788e+05 -52838.823127
                                                                                   233399.496440
                                                                                                 153546.708704
                                                                                                               167604.980927
                                                                                                                             -86420.056647
                                                                                                                                            -38942.153503
                                                                                                                                                          -43984.884917 12032.053810 35058.607836
                                                                                                                                                                                                                 -3417.069975
     -2.043396e+08 -1.651429e+07 -5.935961e+05 8.347809e+06 1.072941e+05
                                                                                                   86931.692867
                                                                                                               -19316.273042
                                                                                                                              -80436.770828
                                                                                                                                                                                                                59575.311803
                                                                                                                 48285.143514
                                                                                                                                                                                                                -56047.487296
     -2.043374e+08 -1.646142e+07 4.896327e+06 -9.190717e+04 -1.858992e+06 -32092.379474
                                                                                    93546.497390
                                                                                                  42951.855006
                                                                                                               -38962.383915
                                                                                                                               68600.277555
                                                                                                                                           -50281.223531
                                                                                                                                                           38068.110096
                                                                                                                                                                                                   -7843.983161
                                                                                                                                                                                                                -75106.540239
     -2.043425e+08 -1.659134e+07 -8.516450e+06
                                            1.705205e+04 -2.587862e+05
                                                                                     1504.113576
                                                                                                 -54915.379493
                                                                                                                 3048.554731
                                                                                                                              24784.844598
                                                                                                                                             -1759.921718
                                                                                                                                                           24834.710752
                                                                                                                                                                       -3744.821129
                                                                                                                                                                                                  21431.922709
                                                                                                                                                                                                                 -7939.900602
6199 -2.043395e+08 -1.651589e+07 -7.595636e+05 -3.905519e+06 -2.964177e+05 -35100.409629 -190262.979735
                                                                                                 -66509.433353
                                                                                                               128709.983198
                                                                                                                             -61080.424598
                                                                                                                                           -19507.315513
                                                                                                                                                         -58770.149717
                                                                                                                                                                                                               -103551.603069
                                                                                                                                                                                                                  2526.792676
                                                                      -29237.665059 -221283.542208
                                                                                                  -33696.920410
                                                                                                                 74682.052125
                                                                                                                             -74796.775264
                                                                                                                                            -73237.107947
                                                                                                                                                           -1893.380768
                                                                                                 177068.683429 -210029.334214
                                                                                                                                                         176272.148866 -44891.537884 97896.073480
                                                                                                                                                                                                                 -2705.562305
                                            2.442868e+06 -9.611259e+05 -12889.195594 -225086.102480
                                                                                                                             -88864.299892 -225799.892508
6202 -2.043399e+08 -1.652669e+07 -1.881780e+06 -2.694645e+06 1.389111e+05 -33471.930169 -218206.461894
                                                                                                   6131.672124
                                                                                                                 65579.249040 -130657.523862
                                                                                                                                           -91270.182650
                                                                                                                                                         -29706.883707 14126.221718 -17092.181480 -158174.437808
                                                                                                                                                                                                                -91692.467035
6203 -2.043373e+08 -1.645879e+07 5.129190e+06 5.330803e+04 -5.904585e+05 -20196.586339 -116003.378046 176839.196422 -13042.081277 -122807.333868
                                                                                                                                            34272.145529
                                                                                                                                                                                                                 -6083.871841
```

```
Selekcija K najrelevantnijih atributa
```

```
'Selected columns: 16'
['marital_status_ Married-civ-spouse',
 'relationship Husband',
 'age education num',
 'age_marital_status_ Married-civ-spouse',
 'age relationship Husband',
 'education num marital status Married-civ-spouse',
 'education num relationship Husband',
 'hours_per_week_marital_status_ Married-civ-spouse',
 'hours per week relationship Husband',
 'marital_status_ Married-civ-spouse_relationship_ Husband',
 'marital_status_ Married-civ-spouse_race_ White',
 'marital_status_ Married-civ-spouse_sex_ Male',
 'marital_status_ Married-civ-spouse_native_country_Other',
 'relationship Husband race White',
 'relationship_ Husband_sex_ Male',
 'relationship_ Husband_native_country_Other']
```

Komparativna analiza algoritama k=16

Selekcija K najrelevantnijih atributa	PCA metoda
'Sa 16 atributa' ' TREE' 'AUC modela sa preprocesiranjem: 0.7287537132055091' 'AUC modela bez preprocesiranja: 0.6798136645962731' 'Poboljsanje modela: 7.199038671618996%'	' TREE PCA' 'AUC modela sa preprocesiranjem: 0.7263975155279503' 'AUC modela bez preprocesiranja: 0.6746894409937888' 'Poboljsanje modela: 7.66398158803222%'
'BAYES Multinominal' 'AUC modela sa preprocesiranjem: 0.7244733999459898' 'AUC modela bez preprocesiranja: 0.5723737510126924' 'Poboljsanje modela: 26.57348431233783%'	'' 'AUC modela sa preprocesiranjem: 0.7942209019713745' 'AUC modela bez preprocesiranja: 0.6021874156089656' 'Poboljsanje modela: 31.88932239113863%'
' K NEIGHBORS' 'AUC modela sa preprocesiranjem: 0.8059006211180123' 'AUC modela bez preprocesiranja: 0.5988320280853363' 'Poboljsanje modela: 34.57874384153143%'	'' 'AUC modela sa preprocesiranjem: 0.7508371590602214' 'AUC modela bez preprocesiranja: 0.5988320280853363' 'Poboljsanje modela: 25.383600717031733%'

Komparativna analiza algoritama - PCA

16 atributa	10 atributa
'' 'AUC modela sa preprocesiranjem: 0.7263975155279503' 'AUC modela bez preprocesiranja: 0.6746894409937888' 'Poboljsanje modela: 7.66398158803222%'	' TREE PCA' 'AUC modela sa preprocesiranjem: 0.6970496894409938 'AUC modela bez preprocesiranja: 0.671583850931677' 'Poboljsanje modela: 3.791907514450859%'
'BAYES Multinominal PCA' 'AUC modela sa preprocesiranjem: 0.7942209019713745' 'AUC modela bez preprocesiranja: 0.6021874156089656' 'Poboljsanje modela: 31.88932239113863%'	'BAYES Multinominal PCA' 'AUC modela sa preprocesiranjem: 0.7812179314069674 'AUC modela bez preprocesiranja: 0.6021874156089656 'Poboljsanje modela: 29.730032736894064%'
'' 'AUC modela sa preprocesiranjem: 0.7508371590602214' 'AUC modela bez preprocesiranja: 0.5988320280853363' 'Poboljsanje modela: 25.383600717031733%'	' K NEIGHBORS PCA' 'AUC modela sa preprocesiranjem: 0.7480556305698083 'AUC modela bez preprocesiranja: 0.5988320280853363 'Poboljsanje modela: 24.919108445416505%'

Komparativna analiza algoritama – selekcija k

'----- BAYES Multinominal ------

'Poboljsanje modela: -5.038924274593053%'

'Poboljsanje modela: 28.535834676828365%'

'-----'

'AUC modela sa preprocesiranjem: 0.543532271131515'

'AUC modela bez preprocesiranja: 0.5723737510126924'

'AUC modela sa preprocesiranjem: 0.7697137456116663'

'AUC modela bez preprocesiranja: 0.5988320280853363'

16 atributa 10 atributa 'Sa 16 atributa' 'Sa 10 atributa' '-----' '-----' 'AUC modela sa preprocesiranjem: 0.7287537132055091' 'AUC modela sa preprocesiranjem: 0.6567647853092088' 'AUC modela bez preprocesiranja: 0.6798136645962731' 'AUC modela bez preprocesiranja: 0.6734472049689441' 'Poboljsanje modela: 7.199038671618996%' 'Poboljsanje modela: -2.477168148690227%'

'----- BAYES Multinominal ------

'Poboljsanje modela: 26.57348431233783%'

'Poboljsanje modela: 34.57874384153143%'

'-----'

'AUC modela sa preprocesiranjem: 0.7244733999459898'

'AUC modela bez preprocesiranja: 0.5723737510126924'

'AUC modela sa preprocesiranjem: 0.8059006211180123'

'AUC modela bez preprocesiranja: 0.5988320280853363'



Hvala na pažnji.