Analiza skupa podataka Food choices

Tijana Jevtić Jelena Mrdak

21. juni 2018

Sažetak

Skup podataka Food choices predstavlja skup odgovora studenata sa koledza na odredjena pitanja vezana za njihove navike u ishrani. Dakle, podaci su dobijeni anketiranjem 126 studenata na 60 pitanja razlicitog tipa. Neka pitanja se konkretno ticu njihovih preferenca vezanih za hranu, njihovih navika, dok se kroz ostala dobija vise informacija o njihovom socio-ekonomskom statusu. Sve to zajedno cini bogat skup podataka iz kog se moze zakljuciti dosta zanimljivih pravilnosti.

Koliko se današnji studenti brinu o ishrani i koliko znaju o hrani? Da li njihove navike stečene još u detinjstvu utiču na to kako se danas hrane? Koliko njihove kulinarske veštine utiču na način na koji se hrane? Zasto jedu i da li je jedini odgovor zbog gladi? Da li odgovor na prethodno pitanje zavisi od pola?

Na ova i još mnogobrojna pitanja, pokušaćemo da odgovorimo u ovom radu.

Sadržaj

| 1 | Opis skupa podataka | 1 |
|---|------------------------|----|
| 2 | Primer klasifikacije | 7 |
| 3 | Vizuelizacija podataka | 10 |

1 Opis skupa podataka

Skup podataka - datoteka food_coded.csv sadrzi sadrzi 60 razlicitih atributa. Podaci su, za sada, neocisceni. U nastavku cemo pomenuti svaki od atributa kako bi se citalac upoznao sa skupom podataka, a posebnu paznju cemo posvetiti onima koje koristimo u istrazivanju.

- GPA numerički, prosek na fakultetu
- Pol kategorički
 - 1 žensko
 - 2 muško

- Doručak koja od 2 ponudjene slike ispitanike vise asocira na dorucak
 Ispitanicima je ponuđena slika pahuljica i krofne i treba da kažu šta ih asocira na doručak
 - 1 pahuljice
 - 2 krofna
- Procena kalorija u jednom parčetu piletine
 - 1 265
 - **2** 430
 - **3** 610
 - 4 720
- Da li je bitna količina kalorija koja se konzumira dnevno
 - 1 ne znam koliko kalorija treba konzumirati dnevno
 - 2 uopšte nije bitno
 - 3 umereno je bitno
 - 4 veoma je bitno
- Procena kalorija u kolacu iz Starbucks-a
 - 1 107 cal
 - 2 315 cal
 - **3** 420 cal
 - 4 980 cal
- Kafa koja od 2 ponudjene slike ispitanike vise asocira na kafu
- Hrana za utehu
 - koja hrana asocira ispitanike na dom i lepe uspomene, cini ih srecnim Ispitanici treba da navedu izmedju 3 i 5 razlicitih jela.
- Zasto posezu za hranom za utehu Ispitanici treba da navedu do 3 razloga zašto jedu hranu za utehu? (npr. tuga, sreća, bes)
- Hrana za utehu kodirana
 - 1 stres
 - 2 dosada
 - 3 depresija
 - **4** glad
 - 5 lenjost
 - 6 hladno vreme
 - 7 sreća
 - 8 gledanje televizije
 - 9 ništa od navedenog

- Kuvanje koliko ispitanici cesto kuvaju
 - 1 svakog dana
 - 2 nekoliko dana nedeljno
 - 3 koliko cesto mogu, ali retko
 - 4 jedino za praznike
 - $\mathbf{5}$ nikada
- Koji tip kuhinje su jeli kad su bili mali
 - 1 americka
 - 2 meksicka/spanska
 - 3 korejska/azijska
 - 4 indijska
 - 5 americka sa internacionalnim jelima
 - 6 ostalo
- Trenutna dijeta
- Trenutna dijeta kodirano od 1 do 4
- Koju sliku asociraju sa picem
- Kako se ishrana promenila od kada su na koledzu
- Kako se ishrana promenila
 - 1 na losija
 - $\mathbf{2}$ na bolje
 - **3** isto
 - 4 nije sigurno
- Kako se ishrana promenila u terminima toga sta jedu
- Prejedanje koliko se ispitanici cesto prejedaju tokom nedelje
 - $\mathbf 1$ nikad
 - $\mathbf{2}$ 1 do 2 puta
 - **3** 2 do 3 puta
 - 4 3 do 5 puta
 - $\mathbf{5}$ svaki dan

- Zaposlenje da li su zaposleni 1 da, puno radno vreme
 - 2 da, poluradno vreme
 - **3** ne
 - **4** drugo

•

- Vezbanje koliko puta nedeljno vezbaju
 - 1 svakodnevno
 - $\mathbf{2}$ 2 do 3 puta
 - 3 jednom
 - 4 ponekad
 - 5 nikad
- Ocevo obrazovanje
- Oceva profesija
- Omiljena vrsta kuhinje
- Omiljena vrsta kuhinje kodirano
- Omiljena hrana kuvana ili kupljena
 - 1 kuvana kod kuce
 - 2 kupljena u prodavnici
 - **3** oba
- Omiljena hrana iz detinjstva
- Koja od 2 slike ih vise asocira sa krompiricima
- Voce koliko je verovatno da ce pojesti voce tokom dana
 - 1 vrlo verovatno
 - ${\bf 2}$ ne toliko verovatno
 - 3 onako
 - 4 verovatno
 - 5 vrlo verovatno

- Godina na koledzu
- Grcka hrana koliko je verovatno da bi je jeli
- $\bullet\,$ Koliko se zdravo osecaju od 1 do 10
- Sta je, po njihovim recima, zdrav obrok
- Sta je, po njihovim recima, idealna ishrana
- Idealna ishrana kodirano
- Zarada koliko zaradjuju godisnje
 - 1 manje od 15 000 dolara
 - **2** 15 001 30 000 dolara
 - $3 30\ 001 50\ 000\ dolara$
 - 4 50 001 70 000 dolara
 - $5 70\ 001 100\ 000\ dolara$
 - $\mathbf{6}$ vise od 100 000 dolara
- Indijska hrana koliko je verovatno da bi je jeli
- Italijanska hrana koliko je verovatno da bi je jeli
- Koliko je zivot lep od 1 do 10
- Bracni zivot
 - 1 slobodan/slobodna
 - $\mathbf 2$ u vezi
 - 3 zivi sa partnerom
 - 4 udat/ozenjen
 - 5 razveden/a
 - 6 udovica
- Sta bi posluzili kao veceru prijatelju

- Majcino obrazovanje
- Majcina profesija
- Koliko cesto proveravaju kolicinu kalorija hrane koje konzumiraju
- Da li zive ili ne na kampusu
- Koliko puta nedeljno roditelji kuvaju
 - ${f 1}$ skoro svaki dan
 - 2 2 do 3 puta
 - 3 1 do 2 puta
 - $\mathbf{4}$ za vreme odmora
 - 5 nikad
- Placanje obroka koliko bi novca potrosili na obrok
- Persijska hrana koliko je verovatno da bi je jeli
- Procena sopstvene tezine
 - 1 vitak/vitka
 - 2 vrlo utreniran/utrenirana
 - 3 tacno kako treba
 - 4 pomalo debeo/debela
 - 5 debeo/debela
 - 6 ne razmisljam o tome kada mislim o sebi
- Koja od 2 slike ih vise asocira sa supom
- Sport da li se bave sportom
 - 1 da
 - **2** ne
 - 99 bez odgovora
- Tajlandska hrana koliko je verovatno da bi je jeli
- Koliko tortilja ima kalorija

- Koliko guska ima kalorija
- Sport kojim sportom se bave
- Povrce koliko je verovatno da jedu povrce na dnevnoj bazi
- Vitamini da li uzimaju dodatne vitamine
- Koliko vafl ima kalorija
- Tezina (u funtama: 1kg = 2.20462 funti)

2 Primer klasifikacije

Odredićemo klasifikaciju na osnovu atributa comfort_food_reasons_coded, cook i eating_out, dok će nam ciljni atribut biti weight.

Najpre ćemo učitati podatke i prikazati prvih pet redova.

```
1 df = pd.read_csv('./food-choices/food_coded.csv')
2 print('\n{}'.format(df.head()))
```

| | GPA Gender | breakfast | waffle | _calories | weight |
|---|------------|-----------|--------|-----------|-------------------------|
| 0 | 2.4 | 2 | 1 | 1315 | 187 |
| 1 | 3.654 | 1 | 1 | 900 | 155 |
| 2 | 3.3 | 1 | 1 | 900 | I'm not answering this. |
| 3 | 3.2 | 1 | 1 | 1315 | Not sure, 240 |
| 4 | 3.5 | 1 | 1 | 760 | 190 |

Možemo uraditi osnovnu statistiku za svaku kolonu.

```
1 print("\nStatistike_skupa:\n{}".format(df.describe()))
```

Statistike skupa:

| | Gender | breakfast | calories_chicken | veggies_day | vitamins |
|-------|------------|------------|------------------|-------------|------------|
| count | 125.000000 | 125.000000 | 125.000000 | 125.000000 | 125.000000 |
| mean | 1.392000 | 1.112000 | 577.320000 | 4.008000 | 1.512000 |
| std | 0.490161 | 0.316636 | 131.214156 | 1.081337 | 0.501867 |
| min | 1.000000 | 1.000000 | 265.000000 | 1.000000 | 1.000000 |
| 25% | 1.000000 | 1.000000 | 430.000000 | 3.000000 | 1.000000 |

```
50%
         1.000000
                      1.000000
                                       610.000000 ...
                                                          4.000000
                                                                       2.000000
75%
                                                          5.000000
         2.000000
                      1.000000
                                       720.000000 ...
                                                                       2.000000
         2.000000
                      2.000000
                                       720.000000 ...
                                                          5.000000
                                                                       2.000000
max
```

Za algoritam koji želimo da primenimo, izdvojićemo sledeće atribute: comfort_food_reasons_coded, cook, eating_out i weight.

```
target_attribute = 'weight'
   attribute_1 = 'comfort_food_reasons_coded'
   attribute_2 = 'cook'
   attribute_3 = 'eating_out'
  df = df[[attribute_1, attribute_2, attribute_3, target_attribute]]
   comfort_food_reasons_coded
                                                                    weight
                               cook
                                     eating_out
0
                          9.0
                                2.0
                                               3
                                                                       187
1
                          1.0
                                3.0
                                              2
                                                                       155
2
                          1.0
                                1.0
                                              2
                                                 I'm not answering this.
3
                                               2
                          2.0
                                                             Not sure, 240
                                2.0
4
                          1.0
                                1.0
                                               2
                                                                       190
```

Kao što možemo primetiti, nisu sve vrednosti celobrojne. Zato ćemo obrisati sve redove koji sadrže NaN-ove ili stringove u nekoj od ove četiri kolone. Takođe, vrednosti u koloni weight ćemo transformisati. Preslikaćemo ih u skup $\{0,1,2\}$.

```
df = df.replace('nan', np.nan)
2
   df = df.dropna()
3
5 df = df[df[target_attribute].apply(lambda x: str(x).isdigit())]
7
   df.reset_index(drop=True, inplace=True)
8
9
   df[attribute_1] = df.comfort_food_reasons_coded.astype(int)
10 df[attribute_2] = df.cook.astype(int)
11 df[attribute_3] = df.eating_out.astype(int)
12
   df[target_attribute] = df.weight.astype(int)
13
14 \text{ changes} = \{\}
15
   weight = df[target_attribute].unique()
16 for w in weight:
17
       if int(w) < 150:
            changes[w] = 0
18
19
       elif int(w) < 190:
20
            changes[w] = 1
21
       else:
22
           changes[w] = 2
23
24 df[target_attribute] = df[target_attribute].replace(changes)
```

```
comfort_food_reasons_coded
                                  cook eating_out weight
0
                                      2
                                                   3
1
                               1
                                      3
                                                   2
                                                            1
2
                                                   2
                                                            2
                               1
                                      1
3
                               4
                                      3
                                                   1
                                                            2
4
                                      2
                                                   2
                                                            1
                               1
```

Sada ćemo izvršiti podelu skupa na test i trening skup.

```
1  X = df[[attribute_1, attribute_2, attribute_3]]
2  y = df[[target_attribute]]
3
4  X_train, X_test, y_train, y_test = train_test_split(X, y, test_size=0.3)
5  print("\nVelicina_uskupa_uza_uobucavanje:_u{}".format(X_train.size))
6  print("Velicina_uskupa_uza_utestiranje:_u{}".format(X_test.size))
```

Velicina skupa za obucavanje: 207 Velicina skupa za testiranje: 90

Pošto smo izvršili podelu skupa, primenićemo algoritam za klasifikaciju - k najbližih suseda.

```
1  clf = KNeighborsClassifier(5, 'distance')
2
3  # Treniramo model
4  clf.fit(X_train, y_train.values.ravel())
5
6  # Vrsimo predikciju
7  y_test_predicted = clf.predict(X_test)
8  y_train_predicted = clf.predict(X_train)
9
10  # Izracunavamo preciznost
11  train_acc = clf.score(X_train, y_train)
12  test_acc = clf.score(X_test, y_test)
13  print('train_preciznost:__{{}}'.format(train_acc))
14  print('test_preciznost:__{{}}'.format(test_acc))
```

train preciznost: 0.7536231884057971 test preciznost: 0.7

Izveštaj i matricu konfuzije možemo dobiti na sledeći način:

```
1 test_rep = sklearn.metrics.classification_report(y_test, y_test_predicted)
2 train_rep = sklearn.metrics.classification_report(y_train, y_train_predicted)
3 print("\nTest_\izvestaj:\n{}".format(test_rep))
4 print("Trening_\izvestaj:\n{}".format(train_rep))
5
6 train_conf = sklearn.metrics.confusion_matrix(y_train, y_train_predicted)
7 test_conf = sklearn.metrics.confusion_matrix(y_test, y_test_predicted)
8 print("Matrica_\konfuzije_\za_\skup_\za_\obucavanje:\n{}".format(train_conf))
9 print("\nMatrica_\konfuzije_\za_\skup_\za_\test_tranje:\n{}".format(test_conf))
```

```
Test izvestaj:
```

| support | f1-score | recall | precision | |
|---------|----------|--------|-----------|-------------|
| 11 | 0.77 | 0.91 | 0.67 | 0 |
| 15 | 0.71 | 0.67 | 0.77 | 1 |
| 4 | 0.33 | 0.25 | 0.50 | 2 |
| 30 | 0.68 | 0.70 | 0.70 | avg / total |

Trening izvestaj:

| support | f1-score | recall | precision | |
|---------|----------|--------|-----------|-------------|
| 29 | 0.79 | 0.86 | 0.74 | 0 |
| 27 | 0.77 | 0.81 | 0.73 | 1 |
| 13 | 0.56 | 0.38 | 1.00 | 2 |
| 69 | 0.74 | 0.75 | 0.78 | avg / total |
| 03 | 0.74 | 0.75 | 0.76 | avg / total |

Matrica konfuzije za skup za obucavanje:

```
[[25 4 0]
[ 5 22 0]
[ 4 4 5]]
```

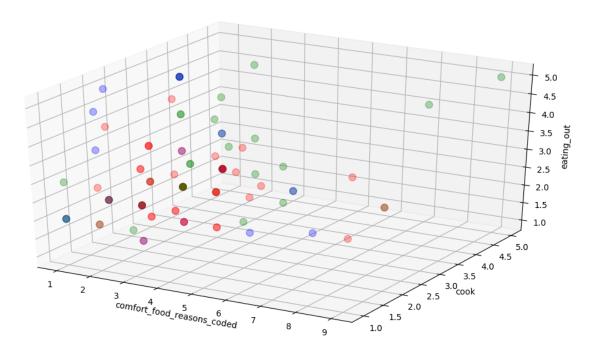
Matrica konfuzije za skup za testiranje:

```
[[10 1 0]
[ 4 10 1]
[ 1 2 1]]
```

3 Vizuelizacija podataka

```
1 fig = plt.figure()
2 ax = fig.add_subplot(111, projection='3d')
3
4
5 colors = ['green', 'blue', 'red']
6 for (v, color) in zip(weight, colors):
7
       subsamples = df.loc[df[target_attribute] == v]
8
       ax.scatter(subsamples[attribute_1],
9
                   subsamples [attribute_2],
10
                   subsamples [attribute_3],
                   color=color, s=70, alpha=0.3)
11
12
13 ax.set_xlabel('comfort_food_reasons_coded')
14 ax.set_ylabel('cook')
15 ax.set_zlabel('eating_out')
```

16 plt.show()



Literatura

- [1] Knjiga1
- [2] Knjiga2