

# СОФИЙСКИ УНИВЕРСИТЕТ "СВ. КЛИМЕНТ ОХРИДСКИ"

## Факултет по математика и информатика

Дисциплина: Системи, основани на знания

Задание за домашна работа №2

Изготвил: Весела Илиянова Стоянова Факултетен номер: 71949 Група: 1

## 1. Описание на използвания метод за решаване на задачата в свободен формат

Методът на най-близкия съсед се състои в класификацията на даден тестов пример в зависимост от степента на принадлежност с единствен пример на понятие – този, който се намира на най - близко разстояние от него (чрез Евклидово разстояние). При метода на к най - близки съседи числото к определя броя на екземпляри на класове, които участват в определянето на решението за класификация на тестовия пример. Тестовият пример се класифицира в съответствие с най - често срещания клас измежду неговите к най - близки съседи. Работим в двумерното пространство, чиято размерност е по - голяма от 0. В таблицата е дадено множество от вече класифицирани индивиди (разположени в пространството). Задачата е да се разработи програмна система, която да получава данни за нов пациент и да предвижда подходящото лекарство за пациента със същото заболяване, като за целта трансформира данните и прилага метода на к найблизки съседи (k-NN), оценява и анализира резултатите. Първоначално създавам клас КNN, чиято цел е да имплементира KNN алгоритъма. Имаме следните член-данни:

- **Private final int k** показва спрямо колко негови най-близки съседи ще бъде класифициран тестовия пример.
- **Private List<List<Double>> X** вектор, който съдържа данните от файла. Ще можем да го съпоставим с координатна система.
- **Private List<String> y** вектор от класовете на X.

В класа KNN имам създаден конструктор, където се проверява дали k е положително число. Имам метод, който намира Евклидовото разстояние между firstSample и

secondSample – Double euclideanDistance(List<Double> firstSample, List<Double> secondSample). След това имам метод void fit(List<List<Double>> X, List<String> y), при който записваме подадените параметри в X и в у. И последният метод, който създавам е методът public List<String> predict(List<List<Double>> X), който използва метода String predictHelper(List<Double> x), който намира разстоянието до всички точки, взима найблизките k и прави majority vote върху тях.

Имам създаден клас Main. В него имам реализирани няколко метода за преобразуване на String в число.

- Методът private static final Map<String, Double> genderEncoder записва 1.0 вместо "F" и 0.0 вместо "М".
- Методът **private static final Map<String, Double> bpEncoder** записва 0 вместо "LOW", 1 вместо "NORMAL" и 2 вместо "HIGH".
- Методът private static final Map≺String, Double> cholesterolEncoder записва 0.0 вместо "NORMAL" и 1.0 вместо "HIGH".
- Методът void trainTestSplit(List<List<Double>>> bps,

List<String> y,

List<List<Double>>> X\_train,

List<List<Double>> X\_test,

List<String> y\_train,

List<String> y\_test), който връща данни за трениране и данни за

тестване.

• Във **main** функцията четем csv файла, правим трансформация към вектор и го подаваме на нашия KNN клас.

### 2. Описание на реализацията с псевдокод

2.1. Метод **euclideanDistance** – намира евклидовото разстояние между два обекта.

```
public static Double euclideanDistance(List<Double>firstSample, List<Double> secondSample){
   int size = firstSample.size();
   double sum = 0;

for(int i = 0; i < size; i++)
   sum += Math.pow(firstSample.get(i) - secondSample.get(i), 2);

return Math.sqrt(sum);
}</pre>
```

#### Псевдокод:

Function(firstSample, secondSample) returns Double Return Euclidean distance

2.2. Метод **predict** - пресъздава метода за класификация спрямо k най-добрите съседи.

```
//Find euclidean distance to all points and get the nearest k

//Find euclidean distance to all points and get the nearest k

//Find euclidean distance to all points and get the nearest k

//Find euclidean distance to all points and get the nearest k

//Find euclidean distance to all points and get the nearest k

//Find euclidean distance to all points and get the nearest k

//Find euclidean distance to all points and get the nearest k

//Find euclidean distance to all points and get the nearest k

//Find euclidean distance to all points and get the nearest k

//Find euclidean distance to all points and get the nearest k

//Find euclidean distance to all points and get the nearest k

//Find euclidean distance to all points and get the nearest k

//Find euclidean distance to all points and get the nearest k

//Find euclidean distance to all points and get the nearest k

//Find euclidean distance to all points and get the nearest k

//Find euclidean distance to all points and get the nearest k

//Find euclidean distance to all points and get the nearest k

//Find euclidean distance to all points and get the nearest k

//Find euclidean distance to all points and get the nearest k

//Find euclidean distance to all points and get the nearest k

//Find euclidean distance to all points and get the nearest k

//Find euclidean distance to all points and get the nearest k

//Find euclidean distance to all points and get the nearest k

//Find euclidean distance to all points and get to all points and get
```

Идеята на метода е следната: намираме най-близките k съседа като пресмятам евклидовото разстояние до всички точки и след това правя majority vote върху най-близките k.

2.3. Метод fit – записва подадените параметри в X и у.

```
public void fit(List<List<Double>>X, List<String> y){
   this.X = X;
   this.y = y;
}
```

2.4. Методи за преобразуване на String в число

```
private static final Map<String, Double> genderEncoder = new HashMap<>(){{
    put("F", 1.0);
    put("M", 0.0);
}};

private static final Map<String, Integer> bpEncoder = new HashMap<>(){{
    put("HIGH", 2);
    put("NORMAL", 1);
    put("LOW", 0);
}};

private static final Map<String, Double> cholesterolEncoder = new HashMap<>() {{
    put("HIGH", 1.0);
    put("NORMAL", 0.0);
}};
```

#### 2.5. Метод за разделяне на данните на train-data и test-data

```
public static void trainTestSplit(List<List<Double>> bps,
                                      List<String> y,
                                      List<List<Double>> X_train,
                                      List<List<Double>> X_test,
                                      List<String> y_train,
                                      List<String> y_test
) {
    int size = bps.size();
    int limit = (int) Math.round(size * 0.8);
    List<Integer> range = IntStream.range(0, size).boxed().collect(Collectors.toList());
    Collections.shuffle(range);
    for (int \underline{i} = 0; \underline{i} <= \text{limit}; \underline{i} ++) {
        X_train.add( bps.get(range.get(<u>i</u>)) );
        y_train.add( y.get(range.get(<u>i</u>)) );
    for (int i = limit + 1; i < size; i++) {
        X_test.add( bps.get(range.get(<u>i</u>)) );
         y_test.add( y.get(range.get(<u>i</u>)) );
```

## 3. Инструкции за компилиране на програмата

Във файла Main.java се намира main функцията, от където се стартира програмата. При стартиране на програмата на конзолата се отпечатват данните като матрица – на първия ред има информация за възрастта на всеки пациент, на втория ред – за пола, на третия ред за ВР, на четвъртия за холестерола, на петия за Na\_to\_K и на шестия – за лекарството, което пациента е приемал. След това се отпечатва информация за пациентите, за които искаме да предвидим лекарство. В predicted се отпечатва информация, за това нашата програма кое лекарство би предвидила, а в actual – кое лекарство в действителност трябва да бъде прието. След това се отпечатва информация за броя правилни лекарства и за общия им брой и накрая се отпечатва съотношението между броя лекарства, които сме предвидили правилно и общия брой.

## 4. Примерни резултати

- [0.0, 0.0, 1.0, 23.0, 1.0, 1.0, 25.355]
  - Predicted drugY
  - Actual drugY
- [1.0, 0.0, 0.0, 47.0, 0.0, 1.0, 13.093]
  - Predicted drugY
  - Actual drugY
- [1.0, 0.0, 0.0, 47.0, 0.0, 1.0, 10.114]
  - Predicted drugY

- Actual drugY
- [0.0, 1.0, 0.0, 28.0, 1.0, 1.0, 7.798]
  - Predicted drugC
  - Actual drugX
- [1.0, 0.0, 0.0, 61.0, 1.0, 1.0, 18.043]
  - o Predicted drugA
  - o Actual drugA
- [0.0, 1.0, 0.0, 22.0, 1.0, 1.0, 8.607]
  - Predicted drugX
  - Actual drugX
- [0.0, 1.0, 0.0, 49.0, 1.0, 1.0, 16.275]
  - o Predicted drugB
  - Actual drugC
- [1.0, 0.0, 0.0, 41.0, 0.0, 1.0, 11.037]
  - Predicted drugY
  - Actual drugY
- [0.0, 1.0, 0.0, 60.0, 0.0, 1.0, 15.171]
  - o Predicted drugB
  - Actual drugX
- [1.0, 0.0, 0.0, 43.0, 0.0, 0.0, 19.368]
  - Predicted drugX
  - Actual drugX