

Inteligentne systemy decyzyjne

Temat: *System rekomendacyjny
produktów typu FastFood*

1. Istota problemu

Powodem dla którego coraz częściej porusza się tematykę “Systemów rekomendacyjnych” jest fakt iż dobrze napisany system jest w stanie przynieść znaczne “dodatkowe” dochody dla firmy. Głównym założeniem jest znalezienie produktu podobnego lub powiązanego z już wybranym przez użytkownika. Przykładem może być kupno śruby gdzie prawidłowo działający system powinien zaproponować podkładki i nakrętki.

Jednakże zgodnie z tematem projektu użytkownik powinien dostawać kolejne propozycje produktów z oferty sklepu na podstawie zamówień składanych przez innych klientów. Oczywiście rekomendacje są uzależnione od danych na których pracują i w jaki sposób je przetwarzają. W tym wypadku system przechowuje dane o 50 klientach (nazywane w owych systemach termami)

2. Budowa terminu opisującego klienta.

[nazwa - nr kolumny w tablicy TFM znajdującej się poniżej]

- a. Godzina zakupu - 33
- b. Wiek klienta - 34
- c. Płeć klienta - 35
- d. Miasto - 36
- e. Województwo - 37
- f. Lista produktów zamówionych przez klienta - 32 produktów lecz nie ma przeciwwskazań by modyfikować ilość produktów ponieważ aplikacja bez większych problemów jest w stanie się przeskalować.

- cola - 1
- ketchup - 2
- majonez - 3
- wiesmac - 4
- mcRoyal - 5
- mcChicken - 6
- filetOfish - 7
- chicker - 8
- cheesburger - 9
- kurczakBurger - 10
- hamburger - 11
- mcWrap - 12
- mcZestaw - 13
- happyMeal - 14
- chickenBoxDuży - 15
- chickenBox - 16
- chickenMcNugets - 17
- chickenStrips - 18
- chickenWings - 19

- frytki - 20
- kawa - 21
- herbata - 22
- woda - 23
- sok - 24
- shake - 25
- malyLod - 26
- mussliAndJogurt - 27
- mcTost - 28
- mcWrapSniadaniowy - 29
- placek - 30
- kajzerka - 31
- mcMuffin - 32

Każdy nowy klient jest porównywany do owych 50 klientów.

Sposób zapisu informacji jest realizowany binarnie (0,1) ponieważ interesują nas produkty które wchodziły w skład zamówienia a nie ich ilość. W chwili gdybyśmy przechowywali dane w sposób ciągły czyli ilość produktów przy każdym zamówieniu na nasze rekomendacje miałyby wpływ sprzedane sztuki a nie ilość różnych zamówień.

3. Realizacja projektu oraz metodyka obliczania

Mając termy oraz dane na których będziemy mogli pracować, możemy przystąpić do stworzenia macierzy TFM która zawiera informacje o wszystkich użytkownikach.

Przykładowe wypełnianie macierzy TFM z poziomu kodu aplikacji.

```
temp.Add(new dItem(10, 10, true, "Koszalin", "ZP", "User" + (temp.Count + 1))
{ HappyMeal=true, Sok= true, MalyLod= true });
```

[illegible]

$$d(x, y) = \sqrt{(x_1 - y_1)^2 + (x_2 - y_2)^2 + \dots + (x_n - y_n)^2}$$

Dodatkowo algorytm został ograniczony do liczenia kolumn które zostały wypełnione przez klienta w postaci odpowiedzi na pytania oraz składania zamówienia na kolejne produkty. (To co nie znajduje się w zamówieniu

użytkownika nie jest brane pod uwagę przy analizie podobieństwa)

Następnie szukamy takie $d(x,y)$ które jest najmniejsze ale różne od 0 ponieważ $d=0$ oznacza dokładnie takiego samego użytkownika więc nic on nie zasugeruje. Po odnalezieniu takiej osoby proponujemy naszemu klientowi to co zamówiła “najbliższa mu” osoba, a czego jeszcze klient nie zamówił.

Implementacja wzoru w kodzie:

```
for (int i = 0; i < tfm.Count; i++)
{
    double value = 0.0;
    for (int j = 0; j < convert[i].Count; j++)
    {
        var a = convert[i][j];
        var b = convert[convert.Count - 1][j];
        bool c = a.Equals(b);
        double temp = c ? 0.0 : 2.0;

        if (!b.Equals("0"))
            value += Math.Pow(Math.Abs(temp), 2.0);
    }
    value = Math.Pow(value, 1.0 / 2.0);
    this.Add(value);
    proposition.Add(new Tuple<double, int>(value, i));
}
```

oraz wyszukanie najbliższego klienta:

```
proposition = proposition.OrderBy(x => x.Item1).ToList();
```

gdzie osoba pierwsza na liście jest najbliższej.

Pozostaje nam tylko już wyświetlić rekomendowane produkty. Podczas wyświetlania znajdują się określenia Mało/Średnio/Dużo i są wyznaczone na podstawie $\text{offset} = (d(x,y).\text{Max} - d(x,y).\text{Min}) / 3$ w wyniku czego powstają grupy
Mało dla najbliższych klientów $< d(x,y).\text{Min}() + \text{offset}$
Średnio dla klientów $< d(x,y).\text{Min} + \text{offset} * 2$
Dużo dla klientów $< d(x,y).\text{Min} + \text{offset} * 3$


```

proposition = proposition.OrderBy(x => x.Item1).ToList();
var minValue = proposition[1].Item1;
var offsetValue = (proposition.Last().Item1 - minValue) / 3;
for (int i = proposition.Count - 1; i >= 0; i--)
{
    if (proposition[i].Item1 < minValue + offsetValue)
        Console.WriteLine("Malo - ");
    else if (proposition[i].Item1 < minValue + offsetValue * 2)
        Console.WriteLine("Sred - ");
    else
        Console.WriteLine("Duzo - ");
    Console.WriteLine(String.Format("{0,4:00.00} - ", proposition[i].Item1));
    wyswietlPropozycje(convert.Count - 1, proposition[i].Item2, tfm);
}
return this;
}

1 reference | Mucha, 4 days ago | 1 author, 2 changes
private void wyswietlPropozycje(int customerId, int BestEquals, TFM tfm)
{
    PropertyInfo[] properties = typeof(dItem).GetProperties();
    Console.WriteLine(properties.Last().GetValue(tfm[BestEquals]));
    string str = "";
    for (var index = 0; index < properties.Length - 6; index++)
    {
        PropertyInfo property = properties[index];
        if (!property.GetValue(tfm[CustomerId]).ToString()
            .Equals(property.GetValue(tfm[BestEquals]).ToString()) &&
            property.GetValue(tfm[CustomerId]).ToString().Equals("False"))
            str += (" " + index + ". " + properties[index].Name + Environment.NewLine);
    }
    if (!str.Equals(""))
    {
        Console.WriteLine(str);
        Console.WriteLine();
    }
}

```

4. Działanie aplikacji - Studium Przypadków

```

Podaj Imie i Nazwisko
Harry Router
Podaj Wiek
23
Podaj Płeć (m/k)
m
Podaj Miasto
Karlino
Podaj Województwo
ZP

```

Jest to pierwsza część aplikacji gdzie podajemy swoje dane a następnie wyświetlana jest lista produktów które można zamówić

```
0. Cola
1. Ketchup
2. Majonez
3. Wiesmac
4. McRoyal
5. McChicken
6. FiletOfFish
7. Chicker
8. Cheesburger
9. KurczakBurger
10. Hamburger
11. McWrap
12. McZestaw
13. HappyMeal
14. ChickenBoxDuży
15. ChickenBox
16. ChickenMcNugets
17. ChickenStrips
18. ChickenWings
19. Frytki
20. Kawa
21. Herbata
22. Woda
23. Sok
24. Shake
25. MalyLod
26. MussliAndJogurt
27. McTost
28. McWrapSniadaniowy
29. Placek
30. Kajzerka
31. McMuffin
```

i wyświetlana jest aż do wciśnięcia klawisza “esc”.

Po wyborze produktu (w tym wypadku 0.Cola) otrzymujemy informacje na temat najbliższego nam zamówienia składającego się z “słownego określenia odległości” - “wartości liczbowej odległości” - “nazwy użytkownika” -”oraz wypunktowanej listy produktów wraz z numerem produktu w menu”

```
Malo - 02,83 - User13
    1. Ketchup
    15. ChickenBox
    19. Frytki
```

na podstawie tego zamówienia zostały wybrane 19.frytki w wyniku czego najlepsza rekomendacja wygląda następująco.

```
Malo - 02,83 - User13
    1. Ketchup
    15. ChickenBox
```

Teraz żeby sprawdzić działanie zostanie wybrana opcja(13.HappyMeal) która nie jest sugerowana, a oto wynik:

zamierzone funkcjonalności zostały zaimplementowane. Rekomendacje działają poprawnie i sensownie w stosunku do posiadanej bazy wiedzy na której oparte są rekomendacje. Ważnym elementem jest fakt iż aplikacja wraz z rozszerzającą się bazą wiedzy będzie w stanie coraz lepiej rekomendować zamówienia klientom.

Realizacja owego projektu była bardzo ciekawym doświadczeniem ponieważ miałem okazję poznać coś szeroko rozpowszechnionego oraz wciąż popularnego na rynku. Jak się okazało nie jest to aż takie trudne, choć bez zdobytej wiedzy na zajęciach zabrałbym się pewnie od najtrudniejszej strony do rozwiązania owego problemu.