Московский авиационный институт (национальный исследовательский университет)

Факультет информационных технологий и прикладной математики

Кафедра вычислительной математики и программирования

Курсовой проект по курсу «Дискретный анализ»

Студент: Т.Д. Голубев Преподаватель: Н.К. Макаров

Группа: М8О-306Б-22

Дата: Оценка: Подпись:

Курсовой проект

Задача: Необходимо реализовать наивный байесовский классификатор, который будет обучен на первой части входных данных и классифицировать им вторую часть.

1 Описание

Требуется написать реализацию наивного байесовского классификатора.

Наивный байесовский классификатор (Naive Bayes classifier) —- вероятностный классификатор на основе формулы Байеса со строгим (наивным) предположением о независимости признаков между собой при заданном классе, что сильно упрощает задачу классификации из-за оценки одномерных вероятностных плотностей вместо одной многомерной[1].

Формула Байеса:

$$P(A|B) = \frac{P(B|A)P(A)}{P(B)}$$

В контексте машинного обучения формула Байеса приобретает следующий вид:

$$P(y_k|X) = \frac{P(y_k)P(X|y_k)}{P(X)}$$

В конечном счёте правило классификации будет пропорционально выбору класса с максимальной апостериорной вероятностью:

$$y_k \propto \arg\max_{y_k} P(y_k) \prod_{i=1}^n P(X_i|y_k)$$

2 Исходный код

kmp.h	
void ToLowerCase(std::string& str)	Преобразование строки в нижний ре-
	гистр.
std::vector <std::string> Split(const</std::string>	Разделить строку на слова.
std::string& s, const std::string&	
delimiters)	
void Fit(const	Обучение модели.
std::vector <std::pair<tword,< td=""><td></td></std::pair<tword,<>	
TCategoryName»& data)	
TCategoryName Predict(std::string& str)	Предсказать классы предложений.

```
1 | using TWord = std::string;
 2
   using TCategoryName = uint8_t;
 3
   const std::string DELIM = " .,!?";
 4
 5 class TNaiveBayesClassifier {
 6
   private:
     using TCategory = std::unordered_map<TWord, uint64_t>;
 7
 8
 9
     std::unordered_map<TCategoryName, TCategory> categoriesWeights;
10 | public:
     TNaiveBayesClassifier() {}
11
     void Fit(const std::vector<std::pair<TWord, TCategoryName>>& data);
12
13
     TCategoryName Predict(std::string& str);
14
15
     std::unordered_map<TCategoryName, TCategory> GetCategoriesWeights() const {
16
       return categoriesWeights;
17
18 | };
```

3 Консоль

```
cat-mood@nuclear-box:~/programming/mai-da-labs/kp/build$ ./kp_exe <test.txt
0
1</pre>
```

4 Тест производительности

Тест производительности представляет из себя следующее: На вход подаётся 50 строк для обучения и 50 для предсказания. Строки для предсказания уже заранее определены в класс. На основе этого считаются метрики: accuracy, precision, recall, F1-мера.

 $\verb|cat-mood@nuclear-box:"| programming/mai-da-labs/kp/build \verb|simple | ./kp_benchmark| < test | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... |$

Accuracy: 0.8
Precision: 1
Recall: 0.611111

F1: 0.758621

Как видно, модель имеет высокую точность, но слабую полноту. Это означает, что много ложно отрицательных срабатываний, то есть положительный класс не полный.

5 Выводы

Выполнив курсовой проект, я написал наивный байесовский классификатор. Поработал с такими метриками, как accuracy, precision, recall, F1-мера. Построил confusion matrix.

Список литературы

[1] Наивный байесовский классификатор. Основная идея, модификации и реализация с нуля на Python // Хабр URL: https://habr.com/ru/articles/802435/ (дата обращения: 25.12.2024).