#### ВМК МГУ

Задание 9. Частичное Обучение. Методы снижения размерности.

Курс по методам машинного обучения, 2022-2023, Находнов Максим

### 1 Характеристики задания

• Длительность: 2 недели

• Кросс-проверка: 10 баллов; в течение 1 недели после дедлайна; нельзя сдавать после жесткого дедлайна

• Юнит-тестирование: 10 баллов; можно сдавать после дедлайна со штрафом в 40%; публичная и приватная части; PEP8

• Почта: ml.cmc@mail.ru

• **Темы для писем на почту:** BMK.ML[Задание 9][peer-review], BMK.ML[Задание 9][unit-tests]

**Кросс-проверка:** После окончания срока сдачи, у вас будет еще неделя на проверку решений как минимум **3х других студентов** — это **необходимое** условие для получения оценки за вашу работу. Если вы считаете, что вас оценили неправильно или есть какие-то вопросы, можете писать на почту с соответствующей темой письма

### 2 Описание задания

В данной работе вам будет предложено применить кластеризацию и снижение размерности в задачах Частичного Обучения (Semi-Supervised learning).

В рамках юнит-тестирования Вам необходимо будет реализовать следующую функцию:

• Функция для классификации по результатам кластеризации с использованием размеченных объектов

# 3 Кросс-проверка

• Ссылка на задание: ссылка тут

Подробное описание заданий для кросспроверки и соответствующая разбалловка находится в ноутбуке. Выполненный ноутбук SemiSupervised.ipynb необходимо сдать в тестирующую систему во вкладку Частичное Обучение (notebook).

**Замечание:** Перед сдачей проверьте, пожалуйста, что не оставили в ноутбуке где-либо свои ФИО, группу и так далее — кросс-рецензирование проводится анонимно.

**Замечание:** После отправки ноутбука убедитесь, что все графики сохранены корректно и правильно отображаются в системе. Для этого достаточно открыть загруженный в систему файл и, просмотрев его, убедиться, что все сохранилось корректно

# Предыдущие посылки

#	Дата	Файлы	Оценка	Статус
25440	09.04.2023 16:00	notebook.ipynb		Saved

## 4 Юнит-тестирование

Несколько важных замечаний:

**Замечание:** Запрещается пользоваться библиотеками, импорт которых не объявлен в файле с шаблонами функций.

**Замечание:** Задания, в которых есть решения, содержащие в каком-либо виде взлом тестов, дополнительные импорты и прочие нечестные приемы, будут автоматически оценены в 0 баллов без права пересдачи задания.

**Замечание:** Под циклами далее подразумеваются как явные Python-циклы (for, while, list comprehension, ...), так и неявное использование таких циклов внутри библиотек (np.apply\_along\_axis и подобные). В случае возникновения ошибки **Time limit** проверьте код на соответствие числа используемых циклов с требованиями к реализации.

**Замечание:** Для самопроверки доступны как публичные тесты, так и тесты внутри Jupyter Notebook (смотрите задание **1.1**).

#### 4.1 KMeansClassifier

Рассмотрим задачу Semi-Supervised learning для задачи классификации. В таком случае метки правильных классов известны только для части объектов. Будем считать, что метки для неразмеченных объектов равны -1.

Предлагается следующий способ построения модели для решения задачи классификации: на первом шаге используется алгоритм кластеризации для определения групп похожих объектов. Затем, каждому кластеру назначается класс в соответствии с размеченной частью выборки.

Реализуйте данный алгоритм. Шаблон класса представлен на листинге 1. При реализации разрешено использовать библиотечный класс sklearn.cluster.KMeans. Описание функций, формат входных и выходных данных, особенности реализации указаны в комментариях в листинге 1. Обратите внимание, что автоматическое тестирование применяется только к функции [KMeansClassifier.\_best\_fit\_classification]. Работа остальных методов класса будет проверяться на кросс-проверке.

#### Входные данные тестов удовлетворяют одному из следующих ограничений:

- 1. Число объектов п  $\leqslant$  1000, число кластеров  $n_{clusters} \leqslant$  100, число подтестов в одном тесте Т  $\leqslant$  200
- 2. Число объектов  $n\leqslant 10^7$ , число кластеров  $n_{clusters}\leqslant 2$ , число подтестов в одном тесте T=1

#### Ваша реализация должна удовлетворять следующим требованиям:

- 1. При вычислении не должно возникать warning, бесконечностей и nan-ов
- 2. Используйте не более одного цикла

```
def fit(self, data, labels):
        Функция обучает кластеризатор KMeans с заданным числом кластеров, а затем с помощью
    self. best fit classification восстанавливает разметку объектов
    :param np.ndarray data: Непустой двумерный массив векторов-признаков объектов обучающей выборя
    :param np.ndarray labels: Непустой одномерный массив. Разметка обучающей выборки.
        Неразмеченные объекты имеют метку -1. Размеченные объекты могут иметь произвольную
            неотрицательную метку. Существует хотя бы один размеченный объект
    :return KMeansClassifier
    111
    # Ваш код здесь: \(* o * l/l)/
    return self
def _best_fit_classification(self, cluster_labels, true_labels):
    :param np.ndarray cluster labels: Непустой одномерный массив. Предсказанные метки кластеров.
        Содержит элементы в диапазоне [0, \ldots, n_{clusters} - 1]
    :param np.ndarray true_labels: Непустой одномерный массив. Частичная разметка выборки.
        Неразмеченные объекты имеют метку -1. Размеченные объекты могут иметь
            произвольную неотрицательную метку.
        Существует хотя бы один размеченный объект
    :return
        np.ndarray mapping: Соответствие между номерами кластеров и номерами классов в выборке,
            то есть mapping[idx] -- номер класса для кластера idx
        np.ndarray predicted labels: Предсказанные в соответствии с mapping метки объектов
        Соответствие между номером кластера и меткой класса определяется как номер класса
            с максимальным числом объектов внутри этого кластера.
        Если есть несколько классов с числом объектов, равным максимальному,
            то выбирается метка с наименьшим номером.
        * Если кластер не содержит размеченных объектов, то выбирается номер класса
            с максимальным числом элементов в выборке.
        * Если же и таких классов несколько, то также выбирается класс с наименьшим номером
    # Ваш код здесь: \(* o * l/l)/
    return mapping, predicted labels
def predict(self, data):
    Функция выполняет предсказание меток класса для объектов, поданных на вход.
        Предсказание происходит в два этапа
        1. Определение меток кластеров для новых объектов
        2. Преобразование меток кластеров в метки классов с помощью выученного преобразования
    :param np.ndarray data: Непустой двумерный массив векторов-признаков объектов
    :return np.ndarray: Предсказанные метки класса
    # Ваш код здесь: \(* o * l/l)/
    return predictions
```

Рис. 1: Шаблон для реализации Semi-Supervised алгоритма с использованием KMeans

### 5 Тестирование

В cv-gml можно скачать все файлы, необходимые для тестирования, одним архивом. Для этого просто скачайте zip-архив во вкладке **шаблон решения** соответствующего задания и разархивируйте его. Далее следуйте инструкциям по запуску тестирования.

#### 5.1 Онлайн тестирование

Решение задач на юнит-тестирование сдаётся во вкладку [Частичное Обучение (unit-tests)] одним файлом solution.py]. Шаблон данного файла (solution\_template.zip/solution.py) можно скачать в тестирующей системе.

При тестировании баллы за каждую из функций начисляются независимо — 10 баллов за каждую задачу (2 балла за прохождение всех публичных тестов и 8 баллов за прохождение всех приватных тестов).

Из-за особенностей тестирующей системы явного разделения тестов на публичные и приватные, а также между отдельными подзадачами отсутствует.

Соответствие между номером теста и задачей можно установить из следующего списка:

```
[1-8]: public/kmeans_classifier
[9-28]: private/kmeans_classifier
```

Тестирование запускается следующей командой из корневой директории:

```
python3 ./run.py ./public_tests
# В случае успешного прохождения тестов вывод будет следующим:
>> Ok
>> ...
>> Ok
>> Mark: 2.0 2.000/2.000
```

# 6 Стиль программирования

При выполнении задач типа unit-tests, ML-задания вам необходимо будет соблюдать определенный стиль программирования (codestyle). В данном случае мы выбрали PEP8 как один из популярных стилей для языка Python. Зачем мы это вводим? Хорошая читаемость кода — не менее важный параметр, чем работоспособность кода. Единый стиль позволяет быстрее понимать код коллег (в командных проектах, например), упрощает понимание кода (как другим, так и вам). Также, привыкнув к какому-либо стилю программирования, вам будет проще переориентироваться на другой.

В интернете есть много материалов для самостоятельного изучения PEP8, но мы предлагаем ознакомится со следующими полезными ссылками:

- Официальный сайт РЕР8, на английском
- Небольшое руководство по основам на русском

Требования к PEP8 мы вводим только для заданий с авто-тестами, требований к такому же оформлению ноутбуков нет. Но улучшение качества кода в соответствии с PEP8 в них приветствуется!

В проверяющей системе, при несоответствии прикрепляемого кода PEP8, будет высвечиваться вердикт Preprocessing failed. Более подробно посмотреть на ошибки можно, нажав на них:

12.10.2022 cross\_val.py 19:22 scalers.py Preprocessing failed

Preprocessing failed: Runtime error

# Результат

Время работы в секундах

```
Traceback (most recent call last):
   File "pre.py", line 39, in <module>
    raise RuntimeError(err_message)
RuntimeError: Found 6 errors or warnings in submission.
Detailed info:
scalers.py:6:65: W291 trailing whitespace
```

scalers.py:17:73: W291 trailing whitespace scalers.py:31:13: E128 continuation line under—indented for visual indent scalers.py:38:56: W291 trailing whitespace

scalers.py:44:43: W291 trailing whitespace
scalers.py:80:33: E131 continuation line unaligned for hanging indent

Проверить стиль программирования локально можно при помощи утилиты pycodestyle с параметром максимальной длины строки (мы используем 160 вместе дефолтных 79):

pycodestyle --max-line-length=160 solution.py