# Задание 1. Программирование

#### Описание задачи

Найти непрерывный подмассив в массиве, содержащий хотя бы одно число, который имеет наибольшую сумму.

#### **Условия**

Необходимо написать программу с функцией findMaxSubArray(A), принимающей на вход массив целых чисел А ненулевой длины и возвращающей непрерывный подмассив массива А ненулевой длины, который имеет наибольшую сумму среди всех непрерывных подмассивов массива А.

Язык программирования: C++ или python Использование дополнительных библиотек и функций: не разрешается

### Пример

На вход подается массив [-2,1,-3,4,-1,2,1,-5,4] На выходе функции ожидается массив [4,-1,2,1], имеющий максимальную сумму среди всех подмассивов равную 6.

# Задание 2. ML

В рамках данной задачи предлагается решить проблему, возникающую при работе с зашумленным звуком. Решение предполагает построение модели, использующее стандартные ML практики или нейронные сети, ее обучение и тестирование.

### Описание задачи

Необходимо реализовать алгоритм, позволяющий определить, является ли аудиозапись зашумленной или нет.

### Описание данных

Для обучения и тестирования модели будет предоставлена выборка melспектрограмм, построенным по чистым и зашумленным звуковым файлам с голосом человека. Чистым звуком считается звук голоса без посторонних шумов (возможно с паузами). Шумом на зашумленных аудиозаписях может являться любой посторонний звук, который можно услышать в повседневной жизни звонок телефона, проезжающая машина, чайник, смех и т.д.

В качестве данных будет предоставлено 14 тысяч пар mel-спектрограмм (чистый звук + зашумленный звук), соответствующих звуковым файлам, все файлы разных длительностей. Из них 12 тысячи - тренировочная выборка, 2 - валидационная.

Тестирование будет проводиться на закрытой выборке, состоящей из 2 тысяч спектрограмм.

Данные можно скачать по ссылкам: тренировочная выборка, валидационная выборка.

Пример данных доступен в jupyter notebook по ссылке.

Все данные разделены на чистые и зашумленные. Внутри каждой категории есть разделение по спикерам. Для каждого спикера есть набор из чистых данных и набор из зашумленных данных. Название файла с зашумленными данными соответствует названию файла с оригинальными данными.

Топология данных для тренировочной выборки (для тестовой идентична):
- clean\
- - speaker1\_id\
- - - spec\_sample\_1\_1.npy
- - spec\_sample\_1\_2.npy
- - ...
- speaker2\_id\
- - - spec\_sample\_2\_1.npy
- - - spec\_sample\_2\_2.npy
- - ...
- noise\
- - speaker1\_id\
- - spec\_sample\_1\_1.npy
- - spec\_sample\_1\_1.npy
- - spec\_sample\_1\_2.npy

# Метрики

- - - ...

- - - ... - - ...

- - speaker2\_id\

- - spec\_sample\_2\_1.npy- - spec\_sample\_2\_2.npy

Метрика для алгоритма классификации: accuracy

# Дополнительные условия

Язык программирования: любой Библиотеки\фреймворки для ML: любые

Результатом задачи должны являться:

- 1) Скрипт(ы) для обучения
- 2) Описание алгоритма
- 3) Скрипт для тестирования, принимающий на вход файл MEL спектрограммы и выдающий ответ, и описание возможных взаимодействий с этим скриптом.