# Разработка метода обработки видео, повышающего оценку метрики качества VMAF

Студент: Магомедагаев А.А.

Самарский университет

14.05.2024

## Содержание

- Введение
- 2 Ход исследования
- Обзор существующих методов
- Предложенный метод
- Модификация обучающей выборки
- Экспериментальная оценка
- 🕡 Субъективная оценка
- Результаты
- Заключение

#### Введение

#### Важно!

Проведение субъективной оценки качества видео рядом экспертов — процесс дорогостоящий.

- Получили широкое распространение разнообразные алгоритмы объективной оценки качества видео.
- Цель работы анализ устойчивости VMAF к состязательным атакам и предложение нового метода предобработки видео для улучшения его оценок.

#### Ход исследования

- Обзор существующих методов
- Предложенный метод
- Модификация обучающей выборки
- Экспериментальная оценка
- Наборы данных
- Субъективная оценка
- Объективная оценка
- Результаты
- Сравнение предложенных методов

## Обзор существующих методов

- Многие объективные оценки качества являются дифференцируемыми по входным параметрам (например, LPIPS, SSIM).
- Состязательная атака путем использования градиента оценки качества была предложена в работе "Maximum Differentiation (MAD)".
- Метод "VMAF with video color" использует набор стандартных преобразований для изображений (повышение резкости, выравнивание гистограмм).

#### Предложенный метод

- Метод основан на обучении промежуточной аппроксимации рассматриваемой оценки качества VMAF.
- Задача максимизация оценки качества по методу при сохранении качества кодирования.
- Используется архитектура на базе U-Net для предобрабатывающей нейронной сети.

## Модификация обучающей выборки

- Повышение значений VMAF на тестовой выборке после применения предложенного метода.
- Некоторый процент примеров оказался сложным для модели, и предобработка не увеличивает, а уменьшает значение оценки качества VMAF.

#### Объективная оценка

#### Методы оценки:

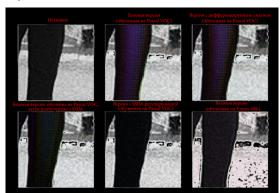
- Субъективная оценка: анализ визуальных искажений.
- Объективная оценка: числовое сравнение сжатия видео.

#### Наборы данных:

- Случайный набор.(случайное сэмплирование и масштабирование изображений.)
- Набор Vimeo 90К.( Vimeo 90К, содержащий 91701 видеопоследовательностей длиной 7 кадров.)

## Субъективная оценка

- Модели на Pascal Voc создавали яркие цветные пятна и ложные цветовые границы.
- Другие типы искажений включали цветные артефакты на некоторых границах изображений.
- У сети, обученной на Vimeo 90K, отсутствуют ложные цветовые границы.



#### Результаты

- Фильтрация обучающей выборки оказала наибольшее влияние на эффективность.
- Добавление SSIM-регуляризации позволило избавиться от цветовых пятен.
- Наилучшая из обученных моделей показывает BSQ-Rate равный 0.541.

#### Спасибо за внимание!

Спасибо за внимание!