

# Введение в искусственный интеллект. Современное компьютерное зрение

## Тема: Аугментация данных

Бабин Д.Н., Иванов И.Е.

кафедра Математической Теории Интеллектуальных Систем

21 марта 2022 г.



- 1 Выдача домашнего задания
- 2 Аугментация данных

## Трудности разметки больших датасетов

- Собрать представительный датасет картинок даже без разметки в данном предметном домене — не очень простое дело (например, из-за правовых вопросов)



## Трудности разметки больших датасетов

- Собрать представительный датасет картинок даже без разметки в данном предметном домене — не очень простое дело (например, из-за правовых вопросов)
- Для разметки одного bounding box-а требуется 2 клика, для разметки семантической маски — уже гораздо больше

## Трудности разметки больших датасетов

- Собрать представительный датасет картинок даже без разметки в данном предметном домене — не очень простое дело (например, из-за правовых вопросов)
- Для разметки одного bounding box-а требуется 2 клика, для разметки семантической маски — уже гораздо больше
- Важно не просто найти людей, которые будут размечать данные, но и следить за качеством разметки



## Трудности разметки больших датасетов

- Собрать представительный датасет картинок даже без разметки в данном предметном домене — не очень простое дело (например, из-за правовых вопросов)
- Для разметки одного bounding box-а требуется 2 клика, для разметки семантической маски — уже гораздо больше
- Важно не просто найти людей, которые будут размечать данные, но и следить за качеством разметки
- Не раз сталкивался с плохо размеченными данными в своей практике, что обычно приводит к проблемам при обучении модели и/или тестировании



## Трудности разметки больших датасетов

- Собрать представительный датасет картинок даже без разметки в данном предметном домене — не очень простое дело (например, из-за правовых вопросов)
- Для разметки одного bounding box-а требуется 2 клика, для разметки семантической маски — уже гораздо больше
- Важно не просто найти людей, которые будут размечать данные, но и следить за качеством разметки
- Не раз сталкивался с плохо размеченными данными в своей практике, что обычно приводит к проблемам при обучении модели и/или тестировании
- Иногда для сбора данных нужно дорогое оборудование (например, снимки МРТ), а для разметки квалифицированные эксперты



# Данные — это дорого

## Трудности разметки больших датасетов

- Собрать представительный датасет картинок даже без разметки в данном предметном домене — не очень простое дело (например, из-за правовых вопросов)
- Для разметки одного bounding box-а требуется 2 клика, для разметки семантической маски — уже гораздо больше
- Важно не просто найти людей, которые будут размечать данные, но и следить за качеством разметки
- Не раз сталкивался с плохо размеченными данными в своей практике, что обычно приводит к проблемам при обучении модели и/или тестировании
- Иногда для сбора данных нужно дорогое оборудование (например, снимки МРТ), а для разметки квалифицированные эксперты

## Вывод

Собрать большой датасет могут позволить себе только большие компании



# Зачем компании собирают большие датасеты

## Данные побеждают алгоритмы

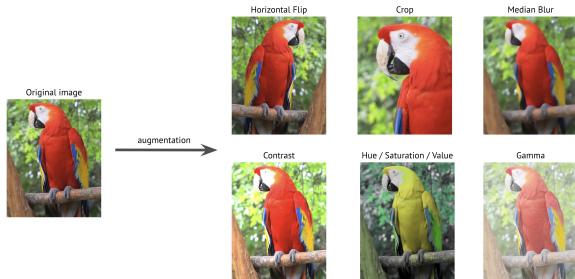
- Для достижения лучшего качества современные датасеты могут содержать миллионы изображений. Например, датасет JFT содержит 303 миллионов изображений и разметку на 18 тысяч классов
- Чем более разнообразнее и представительнее датасет, тем лучше будет работать модель компьютерного зрения
- Как правило легче улучшить качество текущего решения добавив данные, чем используя более продвинутые модели и способы обучения (на практике используют оба подхода)



# Аугментация данных (data augmentation)

## Определение

Аугментация данных — это процесс создания новых экземпляров данных из уже имеющихся. При этом разметка новых данных получается из уже имеющейся разметки.



# Влияние аугментации данных на качество модели

- Все SOTA модели используют аугментации
- Было замечено, что правильно подобранная аугментация данных, может существенно улучшить итоговое качество модели
- Аугментация данных — один из способов борьбы с переобучением
- Использование аугментации данных относится к лучшим практикам компьютерного зрения

Model	Base augmentations	AutoAugment augmentations
ResNet-50	76.3	77.6
ResNet-200	78.5	80.0
AmoebaNet-B (6,190)	82.2	82.8
AmoebaNet-C (6,228)	83.1	83.5







# Виды аугментаций данных: стандартные трансформации

- Вырезание кропа (случайный кроп, центральный кроп и т.д.)
- Отражение и повороты на 90
- Поворот на случайный угол
- Добавление смаза (blur)
- Добавление шума
- Изменение яркости / контрастности
- ...



# Виды агментаций для задачи классификации<sup>1</sup>

	ResNet-50	Mixup	Cutout	CutMix
Image				
Label	Dog 1.0	Dog 0.5 Cat 0.5	Dog 1.0	Dog 0.6 Cat 0.4
ImageNet Cls (%)	76.3 (+0.0)	77.4 (+1.1)	77.1 (+0.8)	<b>78.4</b> (+2.1)
ImageNet Loc (%)	46.3 (+0.0)	45.8 (-0.5)	46.7 (+0.4)	<b>47.3</b> (+1.0)
Pascal VOC Det (mAP)	75.6 (+0.0)	73.9 (-1.7)	75.1 (-0.5)	<b>76.7</b> (+1.1)

<sup>1</sup><https://github.com/clovaai/CutMix-PyTorch>

# Аугментации для задач обнаружения объектов и сегментации <sup>2</sup>

## Основная идея

Объекты можно вырезать из одних изображений и вставлять в другие



<sup>2</sup><https://arxiv.org/pdf/2012.07177.pdf>

## Идея

Иногда данные можно сгенерировать автоматически

## Идея

Иногда данные можно сгенерировать автоматически

## Пример

Автомобильные номера



## Идея

Иногда данные можно сгенерировать автоматически

## Пример

Автомобильные номера

## Другой пример

Существует отдельный класс моделей, которые могут генерировать изображения, но есть нюансы.

# Аугментации при тестировании (Test Time Augmentation)

## Идея

Аугментирование при тестировании может улучшить итоговое качество модели

## albumentations

- Удобный инструмент для реализации аугментации данных
- Поддерживает различные задачи в различных доменах
- Интеграция с Keras и PyTorch
- Open source решение

---

<sup>3</sup><https://albumentations.ai/>

Спасибо за внимание!