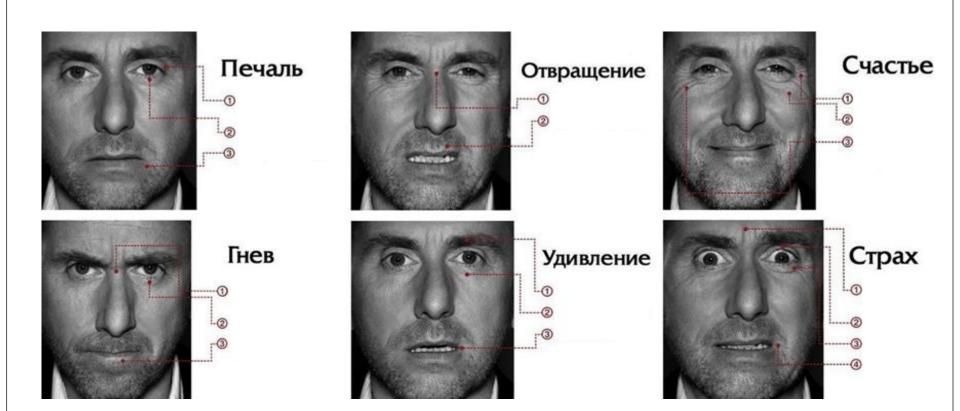
Разработка алгоритмов прогнозирования индивидуального поведения на основе визуального распознавания эмоций



Леонид Ивановский, аспирант

Постановка задачи

• <u>Разработка кроссплатформенной библиотеки для</u> классификации эмоций человека по изображению лица



Основные требования

- Работа в режиме реального времени
- Поддержка видеопотоков и статических изображений
- Распознавание спонтанных выражений лица под разными углами обзора камеры
- Устойчивость алгоритма в зависимости от различной степени освещенности сцены, разрешения и пр.

Области применимости

• Медицина

(клиническая психология, психиатрия)



(охранные системы для поиска злоумышленников, борьба с преступностью и терроризмом)



(анализ рекламы, оценка работы персонала при общении с клиентом)

• Сбор статистики

(в масштабах ТЦ, города, в местах массового скопления людей)

• Ритейл

(в сфере развлекательных услуг)





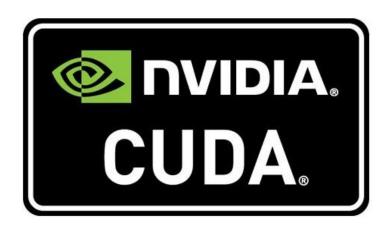






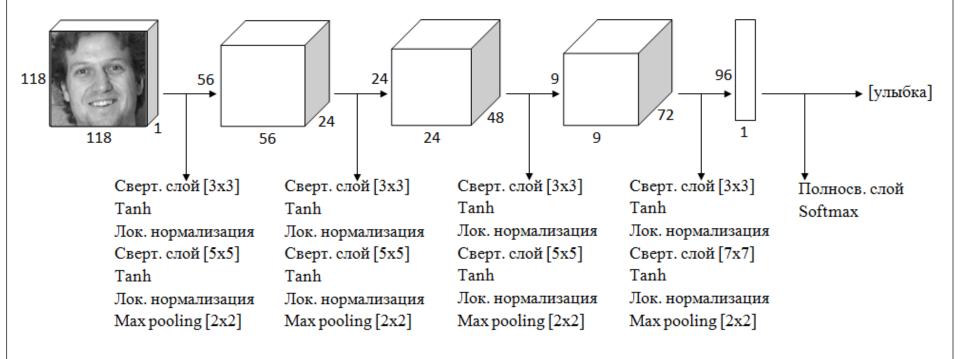
Инструменты разработки

Caffe





Архитектура сверточной нейронной сети



Обучение и тестирование алгоритма

Суперкомпьютер NVIDIA-DGX-1 с 8 ускорителями NVIDIA Tesla V100 Центра Искусственного Интеллекта и Цифровой Экономики ЯрГУ



• Обучение: ~45 мин

Тестирование: ~9-10 мин.



Обучение и тестирование алгоритма

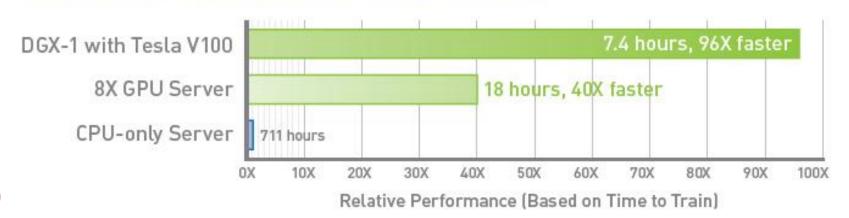


Суперкомпьютер NVIDIA DGX-1

- 960 TFLOPS | 8x GPU Tesla V100
- Заменяет **400** традиционных серверов в задачах ИИ

Оценка производительности NVIDIA DGX-1 на классическом примере работы сети ResNet-50

NVIDIA DGX-1 Delivers 96X Faster Training



База изображений Multi-PIE

- ~750000 цветных картинок
- 337 различных людей
- различные углы обзора камеры (не более 90°)
- разный уровень освещения сцены



Виды эмоций



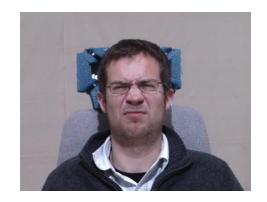
а) Спокойствие



г) Заинтересованность



б) Улыбка



д) Презрение



в) Удивление



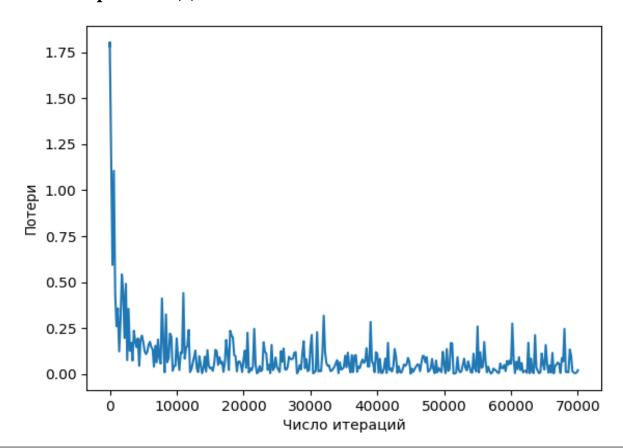
е) Крик

Формирование выборок

- 35000 снимков, отобранных случайным образом, для каждого класса
- Разметка: 6 классов для задачи классификации эмоций,
- Угол обзора камеры: [-45, 45]
- Тренировочный и тестовый наборы данных: 80/20 (не содержали одинаковых изображений, а также снимков одного и того же субъекта)

Результаты численных экспериментов

- Доля правильных ответов: 92.29% (около 38800 из 420000 картинок тестовой выборки были классифицированы правильно).
- Согласно графику изменения функции потерь, алгоритм сходится, переобучения не происходит.



Результаты численных экспериментов

Классы		Фактический класс						
		Улыбка	Удивление	Презрение	Заинтересова нность	Крик	Спокойствие	
Предсказанный класс	Улыбка	6471	48	68	8	4	136	
	Удивление	87	6715	3	1	47	30	
	<u>Презрение</u>	102	28	<u>6006</u>	<u>556</u>	34	61	
	Заинтересова <u>нность</u>	143	20	<u>749</u>	<u>6112</u>	12	184	
	Крик	53	98	48	22	6903	26	
	Спокойствие	144	91	126	301	0	6563	

Результаты численных экспериментов

Анализ ошибок		Метрики качества					
		Точность	Полность	F- мера			
Классы	Улыбка	0,96	0,82	0,94			
	Удивление	0,98	0,96	0,97			
	<u>Презрение</u>	<u>0,89</u>	<u>0,86</u>	<u>0,87</u>			
	<u>Заинтересованность</u>	<u>0,85</u>	<u>0,87</u>	0,86			
	Крик	0,97	0,99	0,98			
	Спокойствие	0,91	0,92	0,92			

Труднораспознаваемые классы эмоций



а) Заинтересованность



б) Презрение

Предварительные результаты работы

- Разработаны алгоритмы определения лица человека, детектирования улыбки и распознавания эмоций
- Доля правильных ответов алгоритма классификации эмоций: 92.29%.
- Значение F-меры превысило 0.85 для каждого класса, что говорит о высоком качестве работы алгоритма.
- Наиболее трудно распознаваемые типы эмоций «Заинтересованность» и «Презрение». Это объясняется схожестью многих представленных базе экземпляров этих классов.

Развитие работы

- Тестирование на других базах изображений
- Апробация алгоритма на снимках, полученных с реальных камер видеонаблюдения
- Внедрение алгоритма в приложения реального времени

