МИНОБРНАУКИ РОССИИ

Федеральное государственное бюджетное образовательное учреждение высшего образования «Ярославский государственный университет им. П.Г. Демидова»

Кафедра дискретного анализа

«Допустить к защите»
Заведующий кафедрой,
д.фм.н., профессор
Бондаренко В.А.
<u>« 13 »июня </u>

Выпускная квалификационная работа бакалавра по направлению 01.03.02 Прикладная математика и информатика

Анализ алгоритмов глубокого машинного обучения в задачах распознавания изображений

Научный руководитель
к.т.н., старший преподаватель
Д.В. Матвеев
<u>« »2</u> 020 г.
Студент группы ИВТ-41БО
А.С. Коротков
« » 2020 г.

РЕФЕРАТ

Объем 15 стр., 6 гл., 6 источников

Ключевые слова: нейронные сети, глубокое машинное обучение, распознавание изображений, TensorFlow, OpenCV, Keras.

Объектом исследования являются методы на основе глубоких нейронных сетей для задач распознавания изображений.

Цель работы – разработка нейронной сети для решения задачи распознавания изображений.

В результате работы была разработана и реализована нейронная сеть для решения поставленной задачи. Проведен анализ полученных результатов и сделан вывод о качестве работы нейронных сетей в задачах распознавания изображений.

СОДЕРЖАНИЕ

BE	З ЕДЕ	ние .		4	
1	ОБЗОР ПРЕДМЕТНОЙ ОБЛАСТИ				
	1.1	Задачи	компьютерного зрения	6	
	1.2	Искусс	твенные нейронные сети	6	
		1.2.1	Понятие искусственной нейронной сети	6	
		1.2.2	Архитектура нейронных сетей	6	
		1.2.3	Глубокие нейронные сети	6	
		1.2.4	Проблемы обучения нейронных сетей	6	
	1.3	Приме	нение глубоких нейронных сетей в задачах распознавания изобра-		
		жений		6	
2	ПОСТАНОВКА ЗАДАЧИ				
3	ПРОЕКТИРОВАНИЕ СИСТЕМЫ ДЛЯ ЗАДАЧА				
4	ПРА	КТИЧЕ	СКАЯ РЕАЛИЗАЦИЯ И ПРИМЕНЕНИЕ ЗАДАЧА НА ИЗОБРА-		
	ЖЕІ	. ХRИН		9	
5	5 ПРИМЕРЫ РАБОТЫ ПРОГРАММЫ				
6	6 АНАЛИЗ РАБОТЫ ПРОГРАММЫ				
3A	КЛЮ	ЭЧЕНИЕ	B	12	
CI	ТИСС	Ж ЛИТІ	ЕРАТУРЫ	13	
CI	ТИСС	к иллі	ЮСТРАТИВНОГО МАТЕРИАЛА	14	
ПІ	приложение а				

ВВЕДЕНИЕ

В настоящее время, в связи со стремительным развитием цифровых технологий, использование автоматизированных и роботизированных систем распространилось на множество областей как в промышленности, науке, так и в повседневной жизни. В следствие этого, возрастает необходимость в эффективной обработке информации, представленной, в частности, в формате видео и изображений.

На текущий момент изображения тесно влились в жизнь человека. Поэтому многие автоматизированные системы используют их в качестве основного источника информации. Нахождение, локализация, классификация и анализ образов на изображении компьютером — сложная задача компьютерного зрения.

Компьютерное (машинное) зрение – это совокупность программно-технических решений в сфере искусственного интеллекта (ИИ), нацеленных на считывание и обработку изображений, в реальном времени и без участия человека.

В настоящий момент, такие технологии применяются для решения таких сложных задач как:

- OCR Optical character recognition (Оптическое распознавания символов): преобразование текста на изображении в редактируемый.
- Фотограмметрия технология создания трехмерной модели объекта на основе фотографий, сделанных с различных ракурсов.
- Motion capture технология, широко применяемая в киноиндустрии, позволяющая преобразовывать движения реальных людей в компьютерную анимацию.
- Дополненная реальность (AR) технология, позволяющая в реальном времени проецировать виртуальные объекты на изображение реального окружения.
- Медицинская диагностика обнаружение раковых клеток на ранней стадии, увеличение качества МРТ изображений, их анализ и т.д.

В процессе обработки информации, получаемой из глаз, человеческий мозг проделывает колоссальный объем работы. Человек без труда сможет описать что находится и что происходит на случайно взятой фотографии. Изображения могут нести в себе колоссальное количество деталей и отличаться множеством параметров, таких как: разрешение, цветность, качество, яркость, наличие шума и т.д. Объекты на изображениях также могут обладать множеством особенностей: масштаб, положение, цвет, поворот, наклон и т.д. Однако, в цифровом формате, каждое изображение представляет собой лишь

массив числовых данных. Научить компьютер находить и классифицировать образы на изображении с учетом всех факторов – очень сложная алгоритмическая задача. Для её решения активно применяют технологии машинного обучения.

В данной работе был проведен анализ алгоритмов глубокого машинного обучения для решения задачах распознавания изображений, а также разработана система для ЗАДАЧА.

В первой главе ...

Во второй главе ...

В третьей главе ...

1 ОБЗОР ПРЕДМЕТНОЙ ОБЛАСТИ

- 1.1 Задачи компьютерного зрения
- 1.2 Искусственные нейронные сети
- 1.2.1 Понятие искусственной нейронной сети

Машинное обучение – раздел исследований в сфере ИИ, в основе которых лежат методы разработки систем способных к обучению.

Искусственная нейронная сеть (ИНС) — компьютерная модель, в основе которой лежит упрощенное представление человеческого мозга. Структурной единицей ИНС является нейрон.

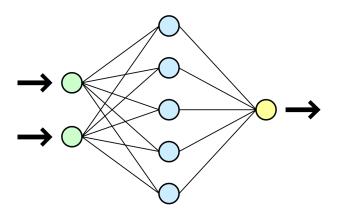


Рисунок 1.1 – Схема простой нейронной сети

- 1.2.2 Архитектура нейронных сетей
- 1.2.3 Глубокие нейронные сети
- 1.2.4 Проблемы обучения нейронных сетей
- 1.3 Применение глубоких нейронных сетей в задачах распознавания изображений

2 ПОСТАНОВКА ЗАДАЧИ

3 ПРОЕКТИРОВАНИЕ СИСТЕМЫ ДЛЯ ЗАДАЧА

4 ПРАКТИЧЕСКАЯ РЕАЛИЗАЦИЯ И ПРИМЕНЕНИЕ ЗАДАЧА НА ИЗОБРАЖЕНИЯХ

5 ПРИМЕРЫ РАБОТЫ ПРОГРАММЫ

6 АНАЛИЗ РАБОТЫ ПРОГРАММЫ

ЗАКЛЮЧЕНИЕ

СПИСОК ЛИТЕРАТУРЫ

- 1. *Michelucci U.* Applied Deep Learning: A Case-Based Approach to UnderstandingDeep Neural Networks. Apress, 2018. C. 431.
- 2. Singh P., Manure A. Learn TensorFlow 2.0: Implement Machine Learning and Deep Learning Models with Python. Apress, 2020. C. 195.
- 3. *Жерон О.* Прикладное машинное обучение с помощью Scikit-Learn и TensorFlow. OOO"Альфа-книга", 2018. C. 688.
- Копец Д. Классические задачи Computer Science на языке Python. Питер, 2020. С. 256.
- 5. *Нишант Ш.* Машинное обучение и TensorFlow. Питер, 2019. С. 336.
- 6. *Шолле* Ф. Глубокое обучение на Python. Питер, 2018. С. 400.

СПИСОК ИЛЛЮСТРАТИВНОГО МАТЕРИАЛА

Рисунок 1.1 Схема простой нейронной сети
--

ПРИЛОЖЕНИЕ А

2017

1 if __name__ == '__main__':
2 pass