

Министерство науки и высшего образования Российской Федерации Федеральное государственное бюджетное образовательное учреждение высшего образования

«Московский государственный технический университет имени Н. Э. Баумана

(национальный исследовательский университет)» (МГТУ им. Н. Э. Баумана)

ФАКУЛЬТЕТ	«Информатика и системы управления»
КАФЕЛРА «	Программное обеспечение ЭВМ и информационные технологии»

РАСЧЕТНО-ПОЯСНИТЕЛЬНАЯ ЗАПИСКА

К НАУЧНО-ИССЛЕДОВАТЕЛЬСКОЙ РАБОТЕ НА ТЕМУ:

«Сравнение алгоритмов поиска объектов на изображениях с использованием различных модификаций сверточных нейронных сетей»

Студент	ИУ7-71Б (Группа)	(Подпись, дата)	Постнов С. А. (Фамилия И. О.)
Руководит	гель НИР	(Подпись, дата)	Кузнецова О. В (Фамилия И. О.)

СОДЕРЖАНИЕ

O]	ОПРЕДЕЛЕНИЯ			
ОБОЗНАЧЕНИЯ И СОКРАЩЕНИЯ			5	
Bl	ВЕД	ЕНИЕ	6	
1	1 Описание предметной области			
	1.1	Задача поиска объекта на изображении	7	
	1.2	Сверточные нейронные сети для поиска объектов на изображениях	7	
C]	ПИС	ОК ИСПОЛЬЗОВАННЫХ ИСТОЧНИКОВ	9	

ОПРЕДЕЛЕНИЯ

В настоящей расчетно-пояснительной записке применяют следующие термины с соответствующими определениями.

Нейронная сеть — математическая модель, а также её программное или аппаратное воплощение, построенная по принципу организации биологических нейронных сетей.

ОБОЗНАЧЕНИЯ И СОКРАЩЕНИЯ

В настоящей расчетно-пояснительной записке применяют следующие сокращения и обозначения.

МИ — Медицинские изображения

 ${
m CNN-Convolutional\ neural\ network}$

ВВЕДЕНИЕ

Технологии компьютерного зрения и искусственного интеллекта находят применение в разных сферах человеческой деятельности. Важным и интересным направлением, где возможно применение данных технологий, является анализ объектов на медицинских изображениях. На сегодняшний день анализ МИ и поиск объектов на них широко применяется в медицинской диагностике — от анализа крови до магнитнорезонансной томографии. До недавнего времени задачи анализа МИ решались с использованием различных алгоритмов, основанных на использовании гистограмм градиентов, алгоритмов каскадных классификаторов на основе метода Виолы — Джонса, алгоритмов, основанных на методах контурного анализа и др. Традиционные методы анализа МИ и поиска на них объектов достигли своего предела производительности. Аналогично медицинской сфере, подход распознавания объектов с использованием нейронных сетей нашел свое применение и в задачах мониторинга морского дна [1; 2].

Для решения задачи распознавания объектов зачастую выбирают сверточные нейронные сети из-за простоты реализации, минимальных системных требований и хорошего процента распознавания объектов. Сверточная нейронная сеть (CNN) — частный случай искусственных нейронных сетей глубокого обучения. Архитектура сверточных сетей была предложена Яном Лекуном в 1988 году с целью повышения эффективности распознавания образов [3; 4].

Целью работы является сравнение алгоритмов поиска объектов на изображениях с использованием различных модификаций сверточных нейронных сетей. Для достижения поставленной цели необходимо решить следующие задачи:

- 1) провести анализ предметной области алгоритмов поиска объектов на изображениях;
- 2) описать основные подходы к решению задачи распознавания объектов на изображениях;
- 3) сформулировать критерии сравнения применяемых методов и выполнить их сравнение.

1 Описание предметной области

1.1 Задача поиска объекта на изображении

Задача поиска объекта на изображении сводится к решению следующих подзадач [5]:

- 1) сегментация выделение участков изображения, которые относятся к разным объектам;
- 2) классификация определение типа объекта, для каждого выделенного сегмента отдельно.

Таким образом, обнаружение объектов — это процесс сегментации и классификации объектов в изображении.

1.2 Сверточные нейронные сети для поиска объектов на изображениях

Сверточные нейронные сети являются наиболее распространенным алгоритмом глубокого обучения, применяющим несколько сверхточных слоев и вычислений. Они предоставляют эффективные способы извлечения признаков, а также являются лучшим выбором для решения проблем обнаружения объектов. Текущие подходы с использованием методов глубокого обучения для задач классификации и регрессии объектов можно разделить на две категории:

- 1) двухэтапные методы, которые представлены такими архитектурами как R-CNN, FastR-CNN и FasterR-CNN;
- 2) одноэтапные алгоритмы, представленные различными версиями YOLO и др.

В двухэтапных методах используется селективный поиск или сеть региональных предположений (англ. RPN) для выделения областей, с высокой вероятностью содержащих внутри себя объекты. Затем при помощи классификатора определяется класс объекта, а при помощи регрессора определяются ограничивающие рамки. Данный метод обладает высокой точностью, но при этом ограничен в скорости обнаружения. Одноэтапные

алгоритмы не используют отдельную сеть для генерации регионов и основываются на методах регрессии, просматривая изображения целиком. Так как данные алгоритмы не используют RPN, скорость обнаружения выше, но точность выделения, в особенности малых объектов, не такая высокая, как у двухэтапных методов [6].

СПИСОК ИСПОЛЬЗОВАННЫХ ИСТОЧНИКОВ

- 1. А. В. Руденко, М. А. Руденко, И. Л. Каширина. Применение искусственных нейронных сетей для поиска объектов на медицинских изображениях // Моделирование, оптимизация и информационные технологии. 2024. С. 480.
- 2. В. С. Быкова, А. И. Машошин, А. С. Смирнов. Способ распознавания назначенного донного объектах. 2024.
- 3. ПРИМЕНЕНИЕ СВЕРТОЧНЫХ НЕЙРОННЫХ СЕТЕЙ ДЛЯ ПОИСКА ОБЪЕКТОВ НА ИЗОБРАЖЕНИЯХ. [Электронный ресурс]. Режим доступа: https://www.elibrary.ru/download/elibrary_48404144_48185403.pdf (дата обращения: 30.11.24).
- 4. АНАЛИЗ ПОНЯТИЙ НЕЙРОННАЯ СЕТЬ И СВЕРТОЧНАЯ НЕЙРОННАЯ СЕТЬ, ОБУЧЕНИЕ СВЕРТОЧНОЙ НЕЙРОСЕТИ ПРИ ПОМОЩИ МОДУЛЯ TENSORFLOW. [Электронный ресурс]. Режим доступа: https://www.elibrary.ru/download/elibrary_50010096_98847482.pdf (дата обращения: 30.11.24).
- 5. Поиск объектов на изображениях с использованием TensorFlow Object Detection. [Электронный ресурс]. Режим доступа: https://shorturl.at/8MbIJ (дата обращения: 30.11.24).
- 6. М. С. Тимошкин, А. Н. Миронов, А. С. Леонтьев. СРАВНЕНИЕ YOLOV5 И FASTERR-CNN ДЛЯ ОБНАРУЖЕНИЯ ЛЮДЕЙ НА ИЗОБРАЖЕНИИ В ПОТОКОВОМ РЕЖИМЕ // Международный научно-исследовательский журнал. 2022.