# Автоматизация решения САРТСНА в текстовом формате

Студент 5.306М группы: Лаптев А. В. Научный руководитель: Калачев А. В.

27 апреля 2025 г.

# Цель и задачи работы

Целью работы является: разработать, реализовать и протестировать программу для автоматизированного распознавания текстовых САРТСНА.

Задачи, которые необходимо решить для достижения цели:

- изучить принципы реализации текстовых САРТСНА на основе открытых источников (допустимые символы, применяемые искажения);
- выбрать архитектуру нейронной сети, наиболее подходящую для распознавания САРТСНА;
- подготовить датасет изображений САРТСНА с учётом возможных искажений;
- обучить нейронную сеть с достаточной точностью;
- **5** протестировать модель на тестовом наборе данных и оценить её эффективность.

#### Современная реализация текстовых САРТСНА

Текстовые САРТСНА обычно состоят из букв и цифр. Зачастую используются символы латинского алфавита (как прописные, так и строчные) и цифры от 0 до 9. Рекомендуемый набор символов в генераторах на некоторых CRM платформах выглядит следующим образом: ABCDEFGHJKLMNPQRSTWXYZ23456789. Длина последовательности символов обычно составляет от 4 до 8 символов.

Для усложнения автоматического распознавания текстовые CAPTCHA подвергаются различным искажениям:

- геометрические искажения;
- перекрытие символов;
- добавление шума;
- сложные фоны;
- нелинейные искажения.

#### Подготовка датасета с изображениями

Для эффективного обучения необходимо, чтобы набор данных соответствовал следующим требованиям:

- достаточное количество изображений для каждого символа;
- 2 разнообразие данных, включающее:
  - различные углы наклона символов;
  - вариативность написания символов и их искажения;
  - наличие побочных визуальных элементов;
  - использование различных шрифтов.
- 💿 переменная длина последовательностей символов.

Для генерации синтетических САРТСНА использовалась библиотека сарtcha на языке python. Данная библиотека поддерживает генерацию изображений с пользовательскими шрифтами и различными эффектами искажений, что исключает необходимость привлечения дополнительных инструментов.

#### Блок кода для генерации САРТСНА

```
from captcha.image import ImageCaptcha
from random import randint, shuffle
import numpy as np
import os
                                                                  if name == ' main ':
from textcaptcha.preprocessing_image import preprocessing_image
                                                                      # Алфавит допустимых символов
                                                                      alphabet = 'ABCDEFGHJKLMNPQRSTWXYZ023456789'
def generate_image(path_to_file: str, alphabet: list,
                                                                      # Создание директории для хранения полноценных
    number_of_start:int, number_of_captcha: int,
                                                                      # синтетических текстовых captcha
    size of image: tuple) -> list:
                                                                      path_to_dataset = '../datasets/captcha'
    # Генерация текстовых captcha
                                                                      if not os.path.isdir(path_to_dataset):
    text = ImageCaptcha(size_of_image[0], size_of_image[1],
                                                                          os.mkdir(path_to_dataset)
    ['./fonts/arial.ttf', './fonts/comic.ttf', './fonts/cour.ttf',
                                                                      # Создаем датасет из нужного полноценных
    './fonts/georgia.ttf'])
                                                                      # синтетических captcha длиной от 4 до 7
    # Структура возвращаемого списка:
                                                                      # символов размером 250х60
    # [filename, label, (width, height)]
                                                                      filenames = generate_image(path_to_dataset,
    filenames = []
                                                                      list(alphabet), 0, 100000, (250, 60))
    for _ in range(number_of_start, number_of_captcha):
        captcha_text = [alphabet[randint(0, len(alphabet) - 1)]
                                                                      # Предобработка изображений
        for in range(randint(4, 7))]
                                                                      preprocessing_image(filenames)
        shuffle(captcha_text)
        text.write(''.join(captcha_text),
                                                                      # Для отладки без создания датасета с ниля
        f'{path_to_file}/{"".join(captcha_text)}.png')
                                                                      numpy_data = np.array(filenames, dtype=object)
        filenames.append(
                                                                      np.save('data.npy', numpy_data)
            [f'{path_to_file}/{"".join(captcha_text)}.png',
            ''.ioin(captcha_text)]
    return filenames
```

```
4 C > 4 A > 4 E > 4 E > 9 Q (~
```

5 / 11

#### Предобработка датасета с изображениями

После создания изображений все они прошли этапы предобработки, направленные на улучшение качества данных и повышение эффективности обучения модели.

Примеры сгенерированных и предобработанных САРТСНА приведены на рисунке ниже:



Рис. 1: Изображение САРТСНА и результат обработки.

6 / 11

## Выбор эффективной модели

Для распознавания текста с переменной длиной последовательности в задачах CAPTCHA наиболее часто применяются следующие архитектуры нейронных сетей:

- оптическое распознавание символов (OCR);
- рекуррентные сверточные нейронные сети (CRNN);
- архитектуры последовательного обучения (Seq-to-Seq).

На начальных этапах экспериментов Seq-to-Seq-модель показала наилучшие результаты среди рассмотренных вариантов. В отличие от OCR- и CRNN-моделей, данная архитектура смогла достичь более высокой точности распознавания последовательностей символов, что обусловлено применением механизма внимания. Дальнейшая работа с моделью была сосредоточена на её оптимизации и улучшении параметров обучения.

## Seq-to-Seq модель. Функция потерь

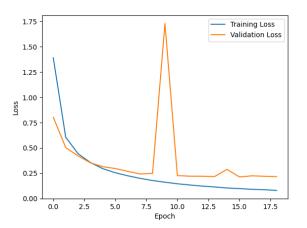


Рис. 2: График изменения значений функции потерь.

# Seq-to-Seq модель. Точность предсказаний

Таблица 1: Точность предсказаний для последовательностей от 4 до 7 символов.

Длина последовательности	Точность распознавания
4 символа	0.9305
5 символов	0.7450
6 символов	0.4575
7 символов	0.1915

#### Seq-to-Seq модель. Матрица ошибок

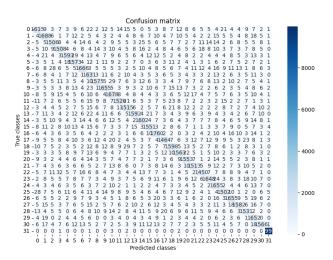


Рис. 3: Матрица ошибок для обученной модели.

10 / 11

Лаптев А.В. Барнаул 2025 г.

#### Заключение

В ходе выполнения работы были решены задачи:

- определен набор допустимых символов и искажений для создания датасета с текстовыми САРТСНА;
- выбрана модель нейронной сети Seq-to-Seq для распознавания текста с САРТСНА;
- подготовлен датасет из 100 000 изображений для обучения и тестирования модели нейронной сети;
- обучена модель на изображениях с различной длиной последовательностей символов;
- 💿 протестирована работа модели на тестовых изображениях.

В результате выполнения работы была создана модель, для распознавания текстовых САРТСНА различной длины последовательности символов.