## МЕТОДЫ АУГМЕНТАЦИИ АУДИОДАННЫХ Лукьянов Павел Александрович

Студент

Факультет ВМК МГУ имени М. В. Ломоносова, Москва, Россия E-mail: lukyanovpavel1998@gmail.com

## **Научный руководитель** — Дьяконов Александр Геннадьевич

Понятию аугментации сложно дать точное определение, в данной работе под аугментацией понимается создание новых данных с помощью модификации уже имеющихся. Использование аугментации может быть особенно полезно для небольшой обучающей выборки и может улучшить обобщающую способность модели, являясь мощным инструментом в борьбе с переобучением.

В данной работе предложен метод аугментации аудиоданных SwapVerticalStripes, основанный на перестановке вертикальных полос в мел-спектрограмме. Для исследования применимости предложенного метода в задаче классификации вычислительные эксперименты проведены с использованием двух датасетов: Heartbeat Sounds [2] (звуки сердцебиения) и GTZAN [3] (классификация музыкальных жанров). Метрика качества — процент верно классифицированных объектов. В рамках экспериментов использовались модели нейронных сетей resnet18 [4] и resnet50 [4]. Результаты экспериментов, представленные в таблицах 1 2, показали возможную применимость предложенного метода в задаче аудиоклассификации.

На практике выбирается некоторый набор заранее заданных методов аугментации. RandAugment [1] — одна из наиболее популярных стратегий использования этих методов. В данной работе предложен алгоритм применения методов аугментации аудиоданных с выбором конкретного метода аугментации после каждой эпохи обучения. Результаты экспериментов, представленные в таблицах 3 4, показали возможное преимущество предложенного алгоритма над RandAugment [1].

Метод аугментации	resnet18	resnet50
Аугментация отсутствует	$81.98 \pm 2.34$	$82.23 \pm 2.4$
SwapVerticalStripes	$83.2 \pm 1.3$	$83.65 \pm 1.07$

Таблица 1: Результаты экспериментов (Heartbeat Sounds [2]) с предложенным методом аугментации SwapVerticalStripes

Метод аугментации	resnet18	resnet50
Аугментация отсутствует	$74.3 \pm 3.03$	$73.0 \pm 3.24$
SwapVerticalStripes	$76.6 \pm 2.67$	$75.6 \pm 3.68$

Таблица 2: Результаты экспериментов (GTZAN [3]) с предлагаемым методом аугментации SwapVerticalStripes

Метод аугментации	resnet18	resnet50
Аугментация отсутствует	$81.98 \pm 2.34$	$82.23 \pm 2.4$
RandAugment [1]	$83.1 \pm 0.92$	$84.57 \pm 1.3$
Предлагаемый алгоритм	$86.65 \pm 0.67$	$86.75 \pm 0.76$

Таблица 3: Результаты экспериментов (Heartbeat Sounds [2]) с предлагаемым алгоритмом применения методов аугментации

Метод аугментации	resnet18	resnet50
Аугментация отсутствует	$74.3 \pm 3.03$	$73.0 \pm 3.24$
RandAugment [1]	$75.0 \pm 2.61$	$74.9 \pm 2.63$
Предлагаемый алгоритм	$76.8 \pm 1.75$	$72.2 \pm 2.8$

Таблица 4: Результаты экспериментов (GTZAN [3]) с предлагаемым алгоритмом применения методов аугментации

## Литература

- 1. Ekin D. Cubuk, Barret Zoph, Jonathon Shlens, Quoc V. Le. RandAugment: Practical automated data augmentation with a reduced search space // arXiv preprint arXiv:1909.13719. 2019.
- 2. Bentley, P. and Nordehn, G. and Coimbra, M. and Mannor, S. The PASCAL Classifying Heart Sounds Challenge 2011 (CHSC2011) Results. 2011.
  - http://www.peterjbentley.com/heartchallenge/index.html
- 3. G. Tzanetakis and P. Cook. Musical genre classification of audio signals // IEEE Transactions on Speech and Audio Processing. 2002.
- Kaiming He, Xiangyu Zhang, Shaoqing Ren, Jian Sun. Deep Residual Learning for Image Recognition // In Proceedings of the IEEE Conference on Computer Vision and Pattern Recognition (CVPR), 2016, pp. 770-778.