МИНИСТЕРСТВО ОБРАЗОВАНИЯ РЕСПУБЛИКИ БЕЛАРУСЬ УЧРЕЖДЕНИЕ ОБРАЗОВАНИЯ "БРЕСТСКИЙ ГОСУДАРСТВЕННЫЙ ТЕХНИЧЕСКИЙ УНИВЕРСИТЕТ"

Кафедра ИИТ

ОТЧЁТ

По лабораторной работе №2

«Конструирование моделей на базе предобученных нейронных сетей»

Выполнила: Студентка группы ИИ-22 Сокол С.М. Проверил: Крощенко А.А. **Цель работы:** осуществлять обучение HC, сконструированных на базе предобученных архитектур HC

Задание.

- 1. Для заданной выборки и архитектуры предобученной нейронной организовать процесс обучения НС, предварительно изменив структуру слоев, в соответствии с предложенной выборкой. Использовать тот же оптимизатор, что и в ЛР №1. Построить график изменения ошибки и оценить эффективность обучения на тестовой выборке;
- 2. Сравнить полученные результаты с результатами, полученными на кастомных архитектурах из ЛР №1;
- 3. Ознакомиться с state-of-the-art результатами для предлагаемых выборок (https://paperswithcode.com/task/image-classification). Сделать выводы о результатах обучения НС из п. 1 и 2;
- 4. Реализовать визуализацию работы СНС из пункта 1 и пункта 2 (выбор и подачу на архитектуру произвольного изображения с выводом результата);
- 5. Оформить отчет по выполненной работе, залить исходный код и отчет в соответствующий репозиторий на github.

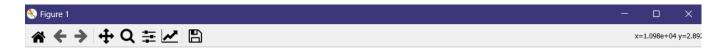
Ход работы

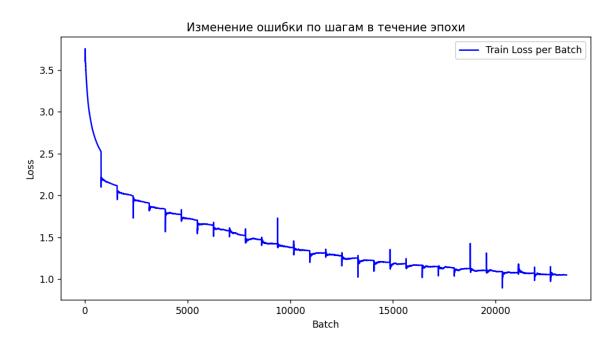
В-т	Выборка	Оптимизатор	Предобученная архитектура
18	CIFAR-10	Adam	MobileNet v3

Точность:

Финальная точность на обучающем наборе: 62.38%

График ошибки:





782/782	- 107s 107ms/step - accuracy: 0.1366 - loss: 2.8590 - val_accuracy: 0.1000 - val_loss: 2.7748
Epoch 2/30	
782/782	- 78s 99ms/step - accuracy: 0.2205 - loss: 2.1538 - val_accuracy: 0.0995 - val_loss: 2.9997
Epoch 3/30	
782/782	- 78s 100ms/step - accuracy: 0.2634 - loss: 2.0178 - val_accuracy: 0.0988 - val_loss: 3.1920
Epoch 4/30	
782/782	- 81s 103ms/step - accuracy: 0.2994 - loss: 1.9278 - val_accuracy: 0.1119 - val_loss: 3.4668
Epoch 5/30	
782/782	- 82s 105ms/step - accuracy: 0.3284 - loss: 1.8498 - val_accuracy: 0.1267 - val_loss: 3.0229
Epoch 6/30	
782/782	- 85s 108ms/step - accuracy: 0.3586 - loss: 1.7813 - val_accuracy: 0.1442 - val_loss: 2.9144
Epoch 7/30	
782/782	- 78s 100ms/step - accuracy: 0.3758 - loss: 1.7203 - val_accuracy: 0.1523 - val_loss: 2.3745
Epoch 8/30	
782/782	- 79s 101ms/step - accuracy: 0.4001 - loss: 1.6536 - val_accuracy: 0.1349 - val_loss: 2.4562
Epoch 9/30	
782/782	- 79s 101ms/step - accuracy: 0.4163 - loss: 1.5937 - val_accuracy: 0.1500 - val_loss: 2.4996
Epoch 10/30	
782/782	- 78s 100ms/step - accuracy: 0.4399 - loss: 1.5426 - val_accuracy: 0.1467 - val_loss: 3.1293
Epoch 11/30	
782/782	- 81s 103ms/step - accuracy: 0.4652 - loss: 1.4761 - val_accuracy: 0.1504 - val_loss: 2.3437
Epoch 12/30	
782/782	- 80s 101ms/step - accuracy: 0.4776 - loss: 1.4302 - val_accuracy: 0.1107 - val_loss: 2.6921
Epoch 13/30	1005 Selection - 1 1000 1000
782/782	- 4826s 6s/step - accuracy: 0.4992 - loss: 1.3909 - val_accuracy: 0.0995 - val_loss: 3.5113
Epoch 14/30	
782/782	- 111s 141ms/step - accuracy: 0.5152 - loss: 1.3493 - val_accuracy: 0.0924 - val_loss: 4.7407
Epoch 15/30 782/782	- 110s 140ms/step - accuracy: 0.5295 - loss: 1.3062 - val accuracy: 0.1074 - val loss: 14.0607
Epoch 16/30	- 1105 140ms/step - accuracy: 0.5295 - 1055: 1.3002 - Val_accuracy: 0.1074 - Val_1055: 14.0007
782/782	- 83s 106ms/step - accuracy: 0.5355 - loss: 1.2896 - val accuracy: 0.0989 - val loss: 15.5457
Epoch 17/30	33 100m3/3tep - accuracy. 0.3333 - 1033. 1.2030 - Val_accuracy. 0.0363 - Val_1033. 13.3437
782/782	- 85s 109ms/step - accuracy: 0.5503 - loss: 1.2486 - val accuracy: 0.1370 - val loss: 6.7131
Epoch 18/30	255 103m3/5ccp decardey, 513363 12356 141_decardey, 51376 141_1531
782/782	- 87s 110ms/step - accuracy: 0.5588 - loss: 1.2214 - val accuracy: 0.1004 - val loss: 4.4852
Epoch 19/30	
782/782	- 79s 100ms/step - accuracy: 0.5677 - loss: 1.2007 - val_accuracy: 0.1144 - val_loss: 3.2874
F===k 20/20	
Epoch 21/30	
782/782	- 79s 101ms/step - accuracy: 0.5805 - loss: 1.1631 - val_accuracy: 0.2306 - val_loss: 2.8266
Epoch 22/30	
782/782	- 80s 101ms/step - accuracy: 0.5898 - loss: 1.1490 - val_accuracy: 0.3859 - val_loss: 1.8364
Epoch 23/30	
782/782	— 72s 92ms/step - accuracy: 0.5886 - loss: 1.1380 - val_accuracy: 0.3041 - val_loss: 2.8546
Epoch 24/30	
782/782	- 69s 88ms/step - accuracy: 0.5946 - loss: 1.1182 - val_accuracy: 0.4089 - val_loss: 1.7926
Epoch 25/30	
782/782	— 68s 87ms/step - accuracy: 0.6024 - loss: 1.1056 - val_accuracy: 0.1459 - val_loss: 3.5277
Epoch 26/30	=
782/782	- 67s 86ms/step - accuracy: 0.6062 - loss: 1.0970 - val_accuracy: 0.1386 - val_loss: 4.3474
Epoch 27/30	
782/782	- 68s 87ms/step - accuracy: 0.6131 - loss: 1.0759 - val_accuracy: 0.2882 - val_loss: 2.3021
Epoch 28/30	
782/782	- 71s 91ms/step - accuracy: 0.6140 - loss: 1.0785 - val_accuracy: 0.2853 - val_loss: 2.5189
Epoch 29/30	=
782/782	- 73s 93ms/step - accuracy: 0.6187 - loss: 1.0576 - val_accuracy: 0.5007 - val_loss: 1.4903
Epoch 30/30	
782/782	- 69s 88ms/step - accuracy: 0.6225 - loss: 1.0532 - val accuracy: 0.4215 - val loss: 1.7680

Вывод: осуществлять обучение НС, сконструированных на базе предобученных архитектур НС