дз\_4.md 2025-04-01

# ЗАДАНИЕ №4

### **Тема: Сравнение предобученных сверточных архитектур CNN**

Цель работы — познакомиться с различными архитектурами свёрточных нейросетей, понять их отличия, сильные и слабые стороны, и научиться применять предобученные модели на практике.

#### Описание задания

В этом задании вы **не будете обучать модели**, а будете использовать предобученные на ImageNet архитектуры из torchvision.models. Вам предстоит сравнить **ResNet-18**, **MobileNetV2** и **GoogLeNet** по качеству предсказаний и скорости на валидационных выборках.

#### Что нужно сделать:

- 1. Загрузите предобученные модели:
  - o ResNet-18
  - MobileNetV2
  - GoogLeNet
- 2. Подготовьте валидационный датасет (на выбор):
  - CIFAR-10 (по умолчанию),
  - или SVHN / STL10 / Caltech101.
- 3. Примените модели к данным:
  - выполните инференс,
  - измерьте **точность** (accuracy),
  - измерьте время инференса (по желанию).
- 4. Сравните архитектуры:
  - о по точности,
  - о по скорости,
  - по особенностям архитектурного устройства.
- 5. Ответьте письменно на вопросы.

#### Формат сдачи:

- Один ipynb-файл с кодом и вашими текстовыми ответами внизу ноутбука.
- Файл должен запускаться и проверяться автономно.

# Вопросы для анализа:

дз 4.md 2025-04-01

- 1. Какая модель показала наилучшую точность на выбранной выборке? Почему?
- 2. Как влияет структура архитектуры (глубина, тип свёрток, количество параметров) на точность?

# Пример кода:

```
# Импорты
import torch
import torchvision.transforms as transforms
import torchvision.models as models
import torchvision.datasets as datasets
import matplotlib.pyplot as plt
from torch.utils.data import DataLoader
import time
# Загрузка предобученных моделей
model_resnet = models.resnet18(pretrained=True).eval()
model_mobilenet = models.mobilenet_v2(pretrained=True).eval()
model googlenet = models.googlenet(pretrained=True).eval()
models_dict = {
    'ResNet-18': model resnet,
    'MobileNetV2': model_mobilenet,
    'GoogLeNet': model_googlenet
}
# Предобработка изображений
transform = transforms.Compose([
   transforms.Resize((224, 224)),
   transforms.ToTensor(),
    transforms.Normalize(mean=[0.485, 0.456, 0.406],
                         std=[0.229, 0.224, 0.225])
1)
# ◇ Валидационная выборка (пример: CIFAR10)
val_dataset = datasets.CIFAR10(root="./data", train=False, download=True,
transform=transform)
val_loader = DataLoader(val_dataset, batch_size=32, shuffle=False)
```

**Подсказка**: Допиши функцию подсчёта ассuracy и времени инференса для каждой модели и выведи результаты сравнения.

Срок сдачи: 8 апреля. Удачи!