

Добрый день! Сразу отмечу одну проблему: было бы лучше, если бы репозитории был readme-файл, иначе непонятно куда смотреть и какой файл за что отвечает. Если вы добавите этот проект в портфолио, то потенциальному работодателю может не понравиться, что вы не документируете репозиторий и код.

### 000\_split\_dataset.ipynb

```
X_train, X_valid, y_train, y_valid = train_test_split(imgs_list,
class_list, test_size=0.2, random_state=142)
```

Все же советую писать `X_val`, `y_val`, так больше принято в ML, а `valid` – это слово с совсем другим значением, поэтому может запутать.

Не совсем понял смысл выполняемых действий. У вас получается, что папки `train` и `valid` помещаются внутрь папок с классами, а зачем? Если ваша задача – разделить данные на `train` и `val`, то это можно сделать без копирования файлов, стандартными средствами такими как параметр `validation_split` в `ImageDataGenerator`, как показано в бейзлайне. Если вы используете `pytorch`, то можно делать так, как показано [здесь](#), используя `SubsetRandomSampler`.

### 001\_Train\_baseline/analayze\_results.ipynb

Я правильно понял, что результаты экспериментов вы сохраняете в `csv`? Хорошая идея, так действительно легче сравнивать, объединяя в таблицу.

Только из таблицы ничего не понятно, почему-то эпохи нумеруются как 0, 1, 4, 36, .... Надо было добавить какие-то комментарии.

```
In [5]: df_concat.sort_values(by='valid_loss')
```

```
Out[5]:
```

	Epoch	train_loss	train_acc	lr	batch_size	e
26	0	0.541	0.815	0.0043	32.0	7
27	1	0.166	0.943	0.0043	32.0	7
30	4	0.214	0.928	0.0043	32.0	7
62	36	0.033	0.990	0.0043	32.0	7
71	45	0.017	0.994	0.0043	32.0	7

### 001\_Train\_baseline/main.py

```
##### Upload model and weight #####
```

Скорее `download`, а не `upload`, вы ведь скачиваете модель.

```
trial.suggest_float("lr", 1e-4, 1e-2, step=step)
```

Здесь советую использовать логарифмическую шкалу: параметр `log=True`. То есть логарифм `learning rate` выбирается из равномерного распределения.

```
trial.suggest_int("batch_size", 32, 80, step=16)
```

`batch_size` не слишком сильно влияет на результат, а вот на скорость обучения влияет существенно. Поэтому обычно `batch_size` выбирают максимально возможным, чтобы сеть помещалась в память.

```
trial.suggest_int("epochs", 20, 120, step=10)
```

А зачем выбирать количество эпох как гиперпараметр, если можно обучать сеть до тех пор, пока loss на валидации не перестанет падать.

Можно было еще подбирать аугментации. Например использовать `suggest_int('rotate', 0, 1)` для того, чтобы определить, будет ли осуществляться случайный поворот изображения.

```
valid_dataloader = DataLoader(valid_dataset, batch_size=8
```

Для валидации можно взять большой размер батча, так как валидация – это инференс, а при инференсе тратится меньше памяти, чем при обучении, так как для расчета не нужно запоминать выходы предыдущих слоев.

```
GradScaler()
```

Вы же не используете float16, тогда зачем GradScaler()?

Кстати, можно было использовать pytorch-lightning, с ним код получается проще и короче, чем со стандартным pytorch.

## 002\_Run\_model/run\_model.ipynb

```
torchvision.transforms.Resize((224, 224))(img)
```

Можно было попробовать больший размер изображения, точность могла бы стать выше.

В целом интересная работа тем, что выполнена на pytorch, потому что все в основном используют tensorflow. Но комментарии в коде бы не повредили, а то не очень понятно что там происходит, приходится очень подробно смотреть чтобы понять. Комментарии бы облегчили понимание.