

> Построил сверточную нейросеть CNN на базе SOTA архитектуры сетей - EfficientNetB5, B0, B3.

EfficientNet – сейчас одна из самых популярных сверточных архитектур, но она уже не является SOTA, выпущены более новые и эффективные модели, такие как EfficientNetv2. Ее можно найти в репозитории tensorflow hub.

```
# !unzip {DATA_PATH}train.zip -d{PATH} слишком много логов
```

Вы можете добавить флаг -q к команде unzip, чтобы она работала ничего не печатая.

> Необходима аугментация так как количество фотографий не достаточно для обучения CNN.

Вот здесь не совсем понятно, а сколько данных достаточно для обучения CNN? По идее какого-то конкретного количества данных, которых было бы достаточно, чтобы аугментации не давали прироста точности.

```
datagen = ImageDataGenerator(rescale=1./255, horizontal_flip=True)
```

Если EfficientNet берется из keras.applications, то нормализация не нужна, так как встроена в саму модель.

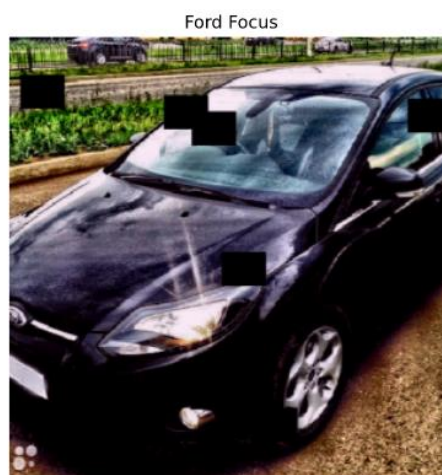
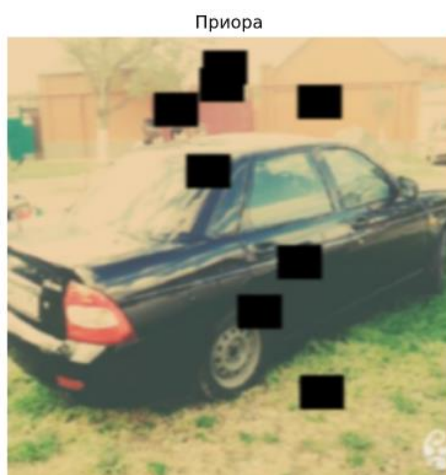
Хорошо, что вы выполняете ручной анализ предсказаний и смотрите, в каких случаях модель ошибается и почему, и есть ли ошибки в разметке датасета. Многие так не делают и даже не пытаются анализировать предсказания модели.

> Ограничения Kaggle на 1000 файлов в датасете подпортили все планы.

Но вы можете поместить эти файлы в архив, а из архива сделать датасет.

При парсинге auto.ru встречаются фотографии изнутри салона, которые в данной задаче не нужны, вы пробовали как-то от них избавляться, вручную или автоматически? Можно использовать предобученную нейросеть для сегментации, чтобы очищать датасет от лишних изображений.

Пример картинок из train_generator



Часто при использовании cutout вырезают большие части изображения. Например, вырезание части фона поможет модели не переобучиться на этом фоне, то есть не пытаться по фону предсказывать класс.

```

# Добавим lr_scheduler (экспоненциально уменьшать скорость через 2 эпохи)
lr_scheduler = ReduceLROnPlateau(monitor='val_loss',
                                factor=0.2, # уменьшим Lr в 5 раз
                                patience=7, # если нет улучшения через 7 эпохи -
                                уменьшить Lr
                                min_lr=0.0000001,
                                verbose=1,
                                mode='auto')

# Добавим раннюю остановку
earlystop = EarlyStopping(monitor = 'val_accuracy',
                           patience = 7,
                           restore_best_weights = True)

```

У вас параметр patience одинаков в ReduceLROnPlateau и EarlyStopping. Если я правильно помню как работает keras, то смысла в таком нет, поскольку при срабатывании ReduceLROnPlateau сработает также и EarlyStopping. Значит LR никогда не уменьшится.

```

for _ in range(6):
    predictions_tta.append(model.predict(val_sub_generator, verbose=1))
    val_sub_generator.reset()
predictions_tta = np.mean(np.array(predictions_tta), axis=0).argmax(axis=1)

```

Здесь я бы посоветовал сделать ТТА на валидации и сравнить точность без ТТА и точность с ТТА, в зависимости от кол-ва шагов. Если в ТТА выполняются сильные аугментации, тогда нужно больше шагов.

Отзыв подготовил ментор проекта Олег Зяблов. Если есть вопросы, можете задать их в канале #0-project_7-ford_vs_ferrari, постараюсь помочь разобраться. Успехов в дальнейшем обучении! Обязательно подключайтесь на итоговый созвон-вебинар по проекту 18 декабря. Анонс вебинара появится позже в канале #0-project_7-ford_vs_ferrari.