## Введение в обработку естественного языка

## Урок 14. Transfer learning

### Практическое задание

```
Задание
```

```
1. Взять данные из
```

https://www.kaggle.com/datasets/mrapplexz/bashim-quotes

обучить модель GPT для генерации своих цитат

Это задача безусловной генерации текста. Для её решения подходит архитектура GPT.

2. Взять новостные данные из

https://github.com/natasha/corus

load\_lenta2

нам понадобиться сам текст и заголовок

обучить модель T5 или GPT для генерации заголовков для статей

Задача условной генерации текста. Для её решения подходит архитектура GPT или T5.

#### Выполнил Соковнин ИЛ

```
import json
import pandas as pd
import matplotlib.pyplot as plt
import numpy as np
```

## Задание 1

1.1 Взять данные из

https://www.kaggle.com/datasets/mrapplexz/bashim-quotes

2004-08-30 11:27:00+00:00

2004-08-30 11:28:00+00:00

2004-08-30 11:26:00+00:00

7192.0

29169.0

7140.0

## - Reading the data

```
from google.colab import files
upload = files.upload()
     Выбрать файлы dataset.jsonl

    dataset.jsonl(n/a) - 40531099 bytes, last modified: 26.11.2020 - 100% done

     Saving dataset.jsonl to dataset.jsonl
!ls -la
     total 39612
                                  4096 Jul 14 10:32 .
     drwxr-xr-x 1 root root
                                  4096 Jul 14 07:26 ..
     drwxr-xr-x 1 root root 4096 Jul 14 07:26 .. drwxr-xr-x 4 root root 4096 Jul 6 13:21 .config
     -rw-r--r-- 1 root root 40531099 Jul 14 10:32 dataset.jsonl
    drwxr-xr-x 5 root root 4096 Jul 14 07:33 gazeta drwxr-xr-x 1 root root 4096 Jul 6 13:22 sample_data
     -rw-r--r-- 1 root root
                                  4659 Jul 14 08:25 tweets.txt
!mkdir data
!mv 'dataset.jsonl' 'data/dataset.jsonl'
DATASET_PATH = 'data/dataset.jsonl'
with open(DATASET_PATH) as f: # open the dataset file
    df = pd.read_json(DATASET_PATH, lines=True).set_index('id') # read the .jsonl file into Pandas DataFrame
print(df.dtypes)
# display(df)
                datetime64[ns, UTC]
     date
     rating
                              float64
     text
                              object
     dtype: object
df.head()
                                                                                                   1
                               date rating
                                                                                           text
      id
          2004-08-30 11:24:00+00:00 22010.0
                                               <Ares> ppdv, все юниксы очень дружелюбны.. они...
          2004-08-30 11:25:00+00:00 25105.0
                                               <томатик_рад> а ты не чувствуешь красоту мира?...
```

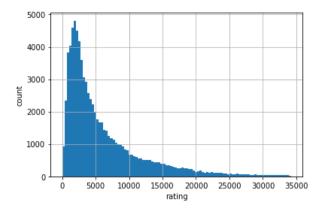
<Дор> "мышка, почему у тебя такие большие глаз...

<PPDV[os2]> "Мальчики, вы что больные, бегать ...

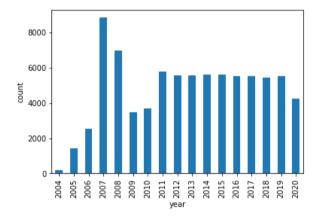
<Ohtori\_Akio> мы - как разработчики - живём с ...

## Visualizing the data

```
# plot rating histogram with outliers removed
rating = df.rating.dropna()
quantile = rating.quantile(.99)
rating.hist(bins=100, range=(rating.min(), quantile))
plt.xlabel('rating')
plt.ylabel('count')
plt.show()
```

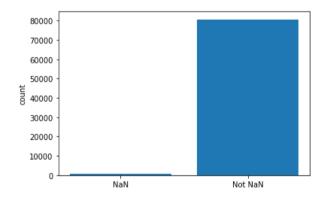


```
# plot quote count by year
by_year = df.groupby(df.date.dt.year)['text'].count()
by_year.plot.bar()
plt.xlabel('year')
plt.ylabel('count')
plt.show()
```



```
# plot count of NaN and not-NaN rated quotes
nans = df.rating.isna().sum()
not_nans = len(df) - nans
```

```
bars = [nans, not_nans]
y_pos = np.arange(len(bars))
plt.bar(y_pos, bars)
plt.xticks(y_pos, ('NaN', 'Not NaN'))
plt.ylabel('count')
plt.show()
```



pd.set\_option('display.max\_colwidth', 150)
# pd.set\_option('display.width', 500)

```
# df['text'][0:5]
df['text'][2]
```

'<томатик\_рад> а ты не чувствуешь красоту мира?\n<fox> честно говоря, я сейчас чувствую только отсутствие http.\n<томатик\_рад> не туда смотришь, глянь вокруг!\n<fox> как я гляну, если http не работает? :/'

# Задание 1

### 1.2 Обучить модель GPT для генерации своих цитат

Это задача условной генерации текста. Для её решения подходит архитектура GPT.

Цита́та (от лат. citare, citatum — провозглашать, приводить) — дословная выдержка из какого-либо текста.

Обработка сообщений, генерируя из них цитаты.

### # Загрузка твитов

 $! wget \ https://gist.githubusercontent.com/avidale/d3da0ded85a4a16db6eb84d8331638ce/raw/a188084e5ef37b43b01fef0534b55c865b9a569e/tweets.txt$ 

```
Resolving gist.githubusercontent.com (gist.githubusercontent.com)... 185.199.108.133, 185.199.109.133, 185.199.110.133, ...
     Connecting to gist.githubusercontent.com (gist.githubusercontent.com) | 185.199.108.133 | :443... connected.
     HTTP request sent, awaiting response... 200 OK
     Length: 4659 (4.5K) [text/plain]
     Saving to: 'tweets.txt.1'
     tweets.txt.1
                          2022-07-14 10:34:14 (70.5 MB/s) - 'tweets.txt.1' saved [4659/4659]
!1s
     data gazeta sample_data tweets.txt tweets.txt.1
# Закачиваем сохранённые твиты
with open('tweets.txt', 'r') as f:
    tweets = f.read().strip().split('\n\n')
print(len(tweets))
for i in range(3):
   print(tweets[i])
     26
     Соловьев наконец-то вышел на новый уровень - теперь его стали банить и в офлайне
    Дарим мы тебе бутылку игристого вина. Пить тебе еще рано, но встретиться с ней за некоторые преступления ты уже можешь. ПОЗ-ДРАВ-ЛЯ-ЕМ!
    Да. Еще очень многие помнят, что такое госплан, как планировалось, талоны на еду, очереди, дефицит, выездные визы. Но спасибо, что напомнил
import torch
device = torch.device("cuda")
from transformers import AutoTokenizer, AutoModelForCausalLM
# Загружаем large GPT3, которая основана на GPT2
model_name = 'sberbank-ai/rugpt3large_based_on_gpt2'
#model_name = 'Grossmend/rudialogpt3_medium_based_on_gpt2'
tokenizer = AutoTokenizer.from_pretrained(model_name)
model = AutoModelForCausalLM.from_pretrained(model_name).to(device)
       "n_layer": 24,
       "n_positions": 2048,
       "reorder_and_upcast_attn": false,
       "resid_pdrop": 0.1,
       "scale_attn_by_inverse_layer_idx": false,
       "scale_attn_weights": true,
       "summary_activation": null,
       "summary_first_dropout": 0.1,
       "summary_proj_to_labels": true,
       "summary_type": "cls_index",
       "summary_use_proj": true,
       "transformers_version": "4.20.1",
       "use_cache": true,
       "vocab_size": 50257
     Special tokens have been added in the vocabulary, make sure the associated word embeddings are fine-tuned or trained.
     loading configuration file <a href="https://huggingface.co/sberbank-ai/rugpt31arge_based_on_gpt2/resolve/main/config_json">https://huggingface.co/sberbank-ai/rugpt31arge_based_on_gpt2/resolve/main/config_json</a> from cache at /root/.cache/huggingface/transformers/3a4ae
     Model config GPT2Config {
        _name_or_path": "sberbank-ai/rugpt3large_based_on_gpt2",
       "activation_function": "gelu_new",
       "architectures": [
         "GPT2LMHeadModel'
       "attn_pdrop": 0.1,
       "bos_token_id": 50256,
       "embd_pdrop": 0.1,
       "eos_token_id": 50256,
       "gradient_checkpointing": false,
        "initializer_range": 0.02,
       "layer_norm_epsilon": 1e-05,
       "model_type": "gpt2",
       "n_ctx": 2048,
"n_embd": 1536,
       "n_head": 16,
       "n_inner": null,
       "n_layer": 24,
       "n_positions": 2048,
       "reorder_and_upcast_attn": false,
       "resid_pdrop": 0.1,
       "scale_attn_by_inverse_layer_idx": false,
       "scale_attn_weights": true,
       "summary_activation": null,
       "summary_first_dropout": 0.1,
       "summary_proj_to_labels": true,
       "summary_type": "cls_index"
       "summary_use_proj": true,
       "transformers_version": "4.20.1",
       "use_cache": true,
       "vocab_size": 50257
     loading weights file <a href="https://huggingface.co/sberbank-ai/rugpt3large_based_on_gpt2/resolve/main/pytorch_model.bin">https://huggingface.co/sberbank-ai/rugpt3large_based_on_gpt2/resolve/main/pytorch_model.bin</a> from cache at /root/.cache/huggingface/transformers/7cf24
    All model checkpoint weights were used when initializing {\sf GPT2LMHeadModel}.
     All the weights of GPT2LMHeadModel were initialized from the model checkpoint at sberbank-ai/rugpt3large_based_on_gpt2.
    If your task is similar to the task the model of the checkpoint was trained on, you can already use GPT2LMHeadModel for predictions without further training.
import random
# Мы хотим, чтобы GPT выводила суть, что после 3-х звёздочек ('***')
```

# нужно генерировать какой то осмысленный текст похожий на твит.

# sep = '\n27479153 Sandy\_mustache 2021-02-18 16:44:00

# Пишем рэндомное сэмплирование 5 твитов (берём 5 твитов из 26 случайным обазом)

sep = '\n\*\*\*\n' # Признак того, что твит закончился и нужногенерировать ещё один твит

```
# Так как мы постоянно сэмплируем разные твиты,
# мы будем постоянно получать разное распределение
prefix = sep.join([''] + random.sample(tweets, k=5) + [''])
tokens = tokenizer(prefix, return_tensors='pt')
tokens = {k: v.to(model.device) for k, v in tokens.items()}
end_token_id = tokenizer.encode('***')[0] # '***' - токен который будет оканчивать твит
# выводим то, что мы передаём на вход
print(prefix)
     Дарим мы тебе бутылку игристого вина. Пить тебе еще рано, но встретиться с ней за некоторые преступления ты уже можешь. ПОЗ-ДРАВ-ЛЯ-ЕМ!
     Соловьев наконец-то вышел на новый уровень - теперь его стали банить и в офлайне
     Да. Еще очень многие помнят, что такое госплан, как планировалось, талоны на еду, очереди, дефицит, выездные визы. Но спасибо, что напомнил
     Ну, с Михалковым все понятно. А для тех, кто тоже не различает понятия "Кооператив Озеро" и "Россия" еще раз напомним, что санкции предлагается вводить не против России, а г
    А на такие случаи у нас припасена поправочка, принятая на пенечке - и вертели мы этот ЕСПЧ на нашей Конституции!
# Генерируем какой то осмысленный текст похожий на твит.
size = tokens['input_ids'].shape[1]
output = model.generate(
    **tokens,
    #end_token=end_token_id,
    do_sample=False, # вкл/выкл режим выдачи нескольких вариантов д.б. ещё один параметр
   max_length=size+128,
    # max_length=size+64,
   repetition_penalty=4.2, # штраф за повторы одинарных токенов
    temperature=0.7, # температура
    num_beams=10, # Строим дерево глубины 10
    # no_repeat_ngram_size=3 # ! тройки подряд идущих токенов не должны повторяться (3 и меньше токенов не должны повторяться)
decoded = tokenizer.decode(output[0])
result = decoded[len(prefix):]
print(result)
     Setting `pad_token_id` to `eos_token_id`:50256 for open-end generation.
     Короче говоря, если вы думаете, что это шутка, то глубоко заблуждаетесь...
     Уважаемые дамы и господа, напоминаем вам о том, что наша Конституция гарантирует каждому гражданину право на неприкосновенность частной жизни, личную и семейную тайну, защит
# Генерируем какой то осмысленный текст похожий на твит.
size = tokens['input_ids'].shape[1]
output = model.generate(
    **tokens,
    #end_token=end_token_id,
   do_sample=False,
   max_length=size+128,
    # max_length=size+64,
   repetition_penalty=4.2, # штраф за повторы одинарных токенов
   temperature=1.3, # температура
   num_beams=7, # Строим дерево глубины 10
    no_repeat_ngram_size=5 # ! тройки подряд идущих токенов не должны повторяться (3 и меньше токенов не должны повторяться)
decoded = tokenizer.decode(output[0])
result = decoded[len(prefix):]
print(result)
     Setting `pad_token_id` to `eos_token_id`:50256 for open-end generation.
     Оказывается, есть люди, которые считают, что Путин должен быть пожизненно лишен права баллотироваться на пост Президента Российской Федерации...
     Удивительно, но факт: по данным опроса Левада-Центра, большинство россиян считает, что Владимир Путин должен остаться Президентом РФ до 2036 года
    И это только то, что я узнал из открытых источников (в том числе от людей, которых знаю лично)
     Надеюсь, вы понимаете, о чем идет речь?<s>
     Мои твиты Чт, 12:51: RT @Sandy_mustache: <a href="https://t.co">https://t.co</a>
```

### Вывод

Источник сгенерированного текста в ответах узнаваем. Сгененираванные последовательности имют определённый смысл.

### ▼ Задание 2

2.1 Взять новостные данные из <a href="https://github.com/natasha/corus">https://github.com/natasha/corus</a>

load\_lenta2

нам понадобиться сам текст и заголовок

2.2 обучить модель Т5 или GPT для генерации заголовков для статей

Задача условной генерации текста. Для её решения подходит архитектура GPT или T5.

▼ По abstact сгенерировать заголовок статьи. Используем T5\_trainer.ipynb

```
Downloading aiohttp-3.8.1-cp37-cp37m-manylinux_2_5_x86_64.manylinux1_x86_64.manylinux_2_12_x86_64.manylinux2010_x86_64.whl (1.1 MB)
                                                                    1.1 MB 64.9 MB/s
Requirement already satisfied: filelock in /usr/local/lib/python3.7/dist-packages (from huggingface-hub<1.0.0,>=0.1.0->datasets) (3.7.1)
Requirement already satisfied: typing-extensions>=3.7.4.3 in /usr/local/lib/python3.7/dist-packages (from huggingface-hub<1.0.0,>=0.1.0->datasets) (4.1.1)
Collecting pyyaml>=5.1
    \label{lower_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_power_po
                                                                       | 596 kB 74.4 MB/s
Requirement already satisfied: pyparsing!=3.0.5,>=2.0.2 in /usr/local/lib/python3.7/dist-packages (from packaging->datasets) (3.0.9)
Requirement already satisfied: certifi>=2017.4.17 in /usr/local/lib/python3.7/dist-packages (from requests>=2.19.0->datasets) (2022.6.15)
Requirement already satisfied: urllib3!=1.25.0,!=1.25.1,<1.26,>=1.21.1 in /usr/local/lib/python3.7/dist-packages (from requests>=2.19.0->datasets) (1.24.3)
Requirement already satisfied: idna<3,>=2.5 in /usr/local/lib/python3.7/dist-packages (from requests>=2.19.0->datasets) (2.10)
Requirement already satisfied: chardet<4,>=3.0.2 in /usr/local/lib/python3.7/dist-packages (from requests>=2.19.0->datasets) (3.0.4)
Collecting urllib3!=1.25.0,!=1.25.1,<1.26,>=1.21.1
    Downloading urllib3-1.25.11-py2.py3-none-any.whl (127 kB)
                                                                       | 127 kB 71.4 MB/s
Collecting tokenizers!=0.11.3,<0.13,>=0.11.1
   Downloading \ to kenizers - 0.12.1 - cp37 - cp37m-manylinux\_2\_12\_x86\_64.manylinux2010\_x86\_64.whl \ (6.6 \ MB) - (6.6 \ M
                                                                       6.6 MB 65.0 MB/s
Requirement already satisfied: regex!=2019.12.17 in /usr/local/lib/python3.7/dist-packages (from transformers) (2022.6.2)
Collecting multidict<7.0,>=4.5
   Downloading multidict-6.0.2-cp37-cp37m-manylinux_2_17_x86_64.manylinux2014_x86_64.whl (94 kB)
                                                            94 kB 4.6 MB/s
Collecting aiosignal>=1.1.2
   Downloading aiosignal-1.2.0-py3-none-any.whl (8.2 kB)
Requirement already satisfied: attrs>=17.3.0 in /usr/local/lib/python3.7/dist-packages (from aiohttp->datasets) (21.4.0)
Collecting yarl<2.0,>=1.0
   Downloading yarl-1.7.2-cp37-cp37m-manylinux_2_5_x86_64.manylinux1_x86_64.manylinux_2_12_x86_64.manylinux2010_x86_64.whl (271 kB)
                                                271 kB 72.5 MB/s
Collecting async-timeout<5.0,>=4.0.0a3
   Downloading async_timeout-4.0.2-py3-none-any.whl (5.8 kB)
Collecting frozenlist>=1.1.1
   Downloading frozenlist-1.3.0-cp37-cp37m-manylinux_2_5_x86_64.manylinux1_x86_64.manylinux_2_17_x86_64.manylinux2014_x86_64.whl (144 kB)
                                                                   144 kB 73.1 MB/s
Collecting asynctest==0.13.0
   Downloading asynctest-0.13.0-py3-none-any.whl (26 kB)
Requirement already satisfied: charset-normalizer<3.0,>=2.0 in /usr/local/lib/python3.7/dist-packages (from aiohttp->datasets) (2.1.0)
Requirement already satisfied: zipp>=0.5 in /usr/local/lib/python3.7/dist-packages (from importlib-metadata->datasets) (3.8.0)
Requirement already satisfied: pytz>=2017.3 in /usr/local/lib/python3.7/dist-packages (from pandas->datasets) (2022.1)
Requirement already satisfied: python-dateutil>=2.7.3 in /usr/local/lib/python3.7/dist-packages (from pandas->datasets) (2.8.2)
Requirement already satisfied: six>=1.5 in /usr/local/lib/python3.7/dist-packages (from python-dateutil>=2.7.3->pandas->datasets) (1.15.0)
Installing collected packages: multidict, frozenlist, yarl, urllib3, asynctest, async-timeout, aiosignal, pyyaml, fsspec, aiohttp, xxhash, tokenizers, responses, huggingf
   Attempting uninstall: urllib3
       Found existing installation: urllib3 1.24.3
       Uninstalling urllib3-1.24.3:
          Successfully uninstalled urllib3-1.24.3
    Attempting uninstall: pyyaml
       Found existing installation: PyYAML 3.13
       Uninstalling PyYAML-3.13:
           Successfully uninstalled PyYAML-3.13
ERROR: pip's dependency resolver does not currently take into account all the packages that are installed. This behaviour is the source of the following dependency confli
datascience 0.10.6 requires folium==0.2.1, but you have folium 0.8.3 which is incompatible.
Successfully installed aiohttp-3.8.1 aiosignal-1.2.0 async-timeout-4.0.2 asynctest-0.13.0 datasets-2.3.2 frozenlist-1.3.0 fsspec-2022.5.0 huggingface-hub-0.8.1 multidict-
```

### Обучим модель на задачу суммаризации

```
# !pip install datasets
!1s
     sample_data
from datasets import load_dataset
dataset_train = load_dataset('IlyaGusev/gazeta', revision="v1.0", split= 'train[:10%]')
dataset_test = load_dataset('IlyaGusev/gazeta', revision="v1.0", split= 'test[:10%]')
     Downloading builder script: 100%
                                                                             2.98k/2.98k [00:00<00:00, 81.5kB/s]
                                                                          3.87k/3.87k [00:00<00:00, 119kB/s]
     Downloading metadata: 100%
     No config specified, defaulting to: gazeta/default
     Downloading and preparing dataset gazeta/default (download: 545.11 MiB, generated: 542.44 MiB, post-processed: Unknown size, total: 1.06 GiB) to /root/.cache/huggingface/dat
     Downloading data files: 100%
                                                                         3/3 [00:14<00:00, 3.91s/it]
     Downloading data: 100%
                                                                      471M/471M [00:10<00:00, 21.8MB/s]
     Downloading data: 100%
                                                                      48.6M/48.6M [00:01<00:00, 29.5MB/s]
     Downloading data: 100%
                                                                      52.1M/52.1M [00:01<00:00, 43.8MB/s]
     Extracting data files: 100%
                                                                       3/3 [00:00<00:00, 36.08it/s]
      Generating train split: 99%
                                                                       51660/52400 [00:12<00:00, 3757.25 examples/s]
     Generating test split: 91%
                                                                       5276/5770 [00:00<00:00, 7905.92 examples/s]
     Generating validation split: 97%
                                                                           5128/5265 [00:01<00:00, 4336.33 examples/s]
     Dataset gazeta downloaded and prepared to /root/.cache/huggingface/datasets/IlyaGusev___gazeta/default/1.0.0/ef9349c3c0f3112ca4036520d76c4bc1b8a79d30bc29643c6cae5a094d44e457
     No config specified, defaulting to: gazeta/default
     Reusing dataset gazeta (/root/.cache/huggingface/datasets/IlyaGusev___gazeta/default/1.0.0/ef9349c3c0f3112ca4036520d76c4bc1b8a79d30bc29643c6cae5a094d44e457)
dataset_train
     Dataset({
         features: ['text', 'summary', 'title', 'date', 'url'],
         num rows: 5240
dataset_test
     Dataset({
         features: ['text', 'summary', 'title', 'date', 'url'],
         num rows: 577
```

```
dataset_test['summary'][0]
     'В NASA назвали четыре миссии в дальний космос, которые в этом десятилетии могут быть запущены американцами. Среди них — две миссии по изучению Венеры, полет к спутнику Юпи
     тера и экспедиция к Тритону, спутнику Нептуна.
dataset_test['title'][0]
     'Венера, Ио или Тритон: куда полетит NASA'
model_name = "IlyaGusev/rut5_base_sum_gazeta"
def len_tok(text):
    return len(text.split())
max_len_sum, max_len_t1 = max(map(len_tok, dataset_train['summary'])), max(map(len_tok, dataset_train['title']))
max_len_sum, max_len_tl
     (75, 18)
max_len_sum, max_len_tl = 60, 15
from transformers import AutoTokenizer
tokenizer = AutoTokenizer.from_pretrained(model_name)
def tokenize(batch):
    tokenized_input = tokenizer(batch['summary'], padding='max_length', truncation=True, max_length=max_len_sum)
    tokenized_label = tokenizer(batch['title'], padding='max_length', truncation=True, max_length=max_len_tl)
    tokenized_input['labels'] = tokenized_label['input_ids']
    return tokenized input
dataset_train = dataset_train.map(tokenize, batched=True, batch_size=8)
dataset_test = dataset_test.map(tokenize, batched=True, batch_size=8)
dataset_train.set_format('numpy', columns=['input_ids', 'attention_mask', 'labels'])
dataset_test.set_format('numpy', columns=['input_ids', 'attention_mask', 'labels'])
     Downloading: 100%
                                                              279/279 [00:00<00:00, 8.12kB/s]
                                                              808k/808k [00:00<00:00, 11.8MB/s]
     Downloading: 100%
     Downloading: 100%
                                                              1.25M/1.25M [00:00<00:00, 16.0MB/s]
                                                              65.0/65.0 [00:00<00:00, 2.41kB/s]
     Downloading: 100%
     Parameter 'function'=<function tokenize at 0x7efcb0410ef0> of the transform datasets.arrow_dataset.Dataset._map_single couldn't be hashed properly, a random hash was used in
                                                  655/655 [00:03<00:00, 199.44ba/s]
     100%
                                                   73/73 [00:00<00:00, 174.88ba/s]
    4
dataset_train.save_to_disk('gazeta/train')
dataset_test.save_to_disk('gazeta/test')
!1s
     gazeta sample_data
from transformers import T5ForConditionalGeneration, Trainer, TrainingArguments
model = T5ForConditionalGeneration.from_pretrained(model_name)
                                                              766/766 [00:00<00:00, 20.8kB/s]
     Downloading: 100%
     Downloading: 100%
                                                              932M/932M [00:17<00:00, 62.4MB/s]
output_dir = 'gazeta/output'
training_args = TrainingArguments(
   output_dir=output_dir,
    num_train_epochs=10,
    per_device_train_batch_size=8,
    per_device_eval_batch_size=8,
    eval_accumulation_steps=1, # Number of eval steps to keep in GPU (the higher, the mor vRAM used)
    prediction_loss_only=True, # If I need co compute only loss and not other metrics, setting this to true will use less RAM
    learning_rate=0.00001,
    evaluation_strategy='steps', # Run evaluation every eval_steps
    save_steps=1000, # How often to save a checkpoint
    save_total_limit=1, # Number of maximum checkpoints to save
    remove_unused_columns=True, # Removes useless columns from the dataset
    run_name='run_gazeta', # Wandb run name
    logging_steps=500, # How often to log loss to wandb
    eval_steps=500, # How often to run evaluation on the val_set
    logging_first_step=False, # Whether to log also the very first training step to wandb
    load_best_model_at_end=True, # Whether to load the best model found at each evaluation.
    metric_for_best_model="loss", # Use loss to evaluate best model.
    greater_is_better=False # Best model is the one with the lowest loss, not highest.
%%time
# Обучение. У нас 10 эпох.
trainer = Trainer(
   model=model.
    args=training_args,
    train_dataset=dataset_train,
```

eval\_dataset=dataset\_test

)
trainer.train()

```
The following columns in the training set don't have a corresponding argument in `T5ForConditionalGeneration.forward` and have been ignored: url, text, title, date, summary
     /usr/local/lib/python3.7/dist-packages/transformers/optimization.py:310: FutureWarning: This implementation of AdamW is deprecated and will be removed in a future version. L
      FutureWarning,
     ***** Running training *****
      Num examples = 5240
       Num Epochs = 10
       Instantaneous batch size per device = 8
       Total train batch size (w. parallel, distributed & accumulation) = 8
       Gradient Accumulation steps = 1
       Total optimization steps = 6550
     /usr/local/lib/python3.7/dist-packages/transformers/data/data_collator.py:131: UserWarning: Creating a tensor from a list of numpy.ndarrays is extremely slow. Please conside
       batch[k] = torch.tensor([f[k] for f in features])
                                           [6550/6550 28:54, Epoch 10/10]
trainer.save_model(output_dir + '/model')
     Saving model checkpoint to gazeta/output/model
     Configuration saved in gazeta/output/model/config.json
     Model weights saved in gazeta/output/model/pytorch_model.bin
                 _., ___
                                  0.000120
INX = 100
print("SUMMARY: | {}".format(dataset_test['summary'][INX]))
print("TITLE: | {}".format(dataset_test['title'][INX]))
     SUMMARY: | Российские фрегаты «Адмирал Макаров» и «Адмирал Григорович» с крылатыми ракетами «Калибр-НК» проходят через турецкие проливы Босфор и Дарданеллы в направлении Срє
    TITLE: | Снова в Сирию: российские фрегаты идут в Средиземное море
device = "cuda"
     DUUU
                 ∠.4U IUUU
                                  4.194934
import torch
input_text = dataset_test['summary'][INX]
with torch.no_grad():
    tokenized_text = tokenizer(input_text, truncation=True, padding=True, return_tensors='pt')
    source_ids = tokenized_text['input_ids'].to(device, dtype = torch.long)
    source_mask = tokenized_text['attention_mask'].to(device, dtype = torch.long)
    generated_ids = model.generate(
        input_ids = source_ids,
        attention_mask = source_mask,
        max_length=512,
        num_beams=7,
        temperature = 1.3.
        repetition_penalty=1,
        length_penalty=1,
        early_stopping=True,
        no_repeat_ngram_size=2  # количество повторов n-грамм > 2 запрещено.
    # Параметры подбираются эксперементально
    pred = tokenizer.decode(generated_ids[0], skip_special_tokens=True, clean_up_tokenization_spaces=True)
print("\noutput:\n" + pred)
     Asking to truncate to max_length but no maximum length is provided and the model has no predefined maximum length. Default to no truncation.
     output:
     «Адмирал Григорович» и «Калибр-НК»
print("SUMMARY: | {}".format(dataset_test['summary'][INX]))
print("TITLE: | {}".format(dataset_test['title'][INX]))
input_text = dataset_test['summary'][INX]
with torch.no_grad():
    tokenized_text = tokenizer(input_text, truncation=True, padding=True, return_tensors='pt')
    source_ids = tokenized_text['input_ids'].to(device, dtype = torch.long)
    source_mask = tokenized_text['attention_mask'].to(device, dtype = torch.long)
    generated_ids = model.generate(
        input_ids = source_ids,
        attention_mask = source_mask,
        max_length=512,
       num_beams=7,
        temperature = 1.3,
        repetition_penalty=1,
        length penalty=1,
        early_stopping=True,
        no_repeat_ngram_size=2  # количество повторов n-грамм > 2 запрещено.
    # Параметры подбираются эксперементально
    pred = tokenizer.decode(generated_ids[0], skip_special_tokens=True, clean_up_tokenization_spaces=True)
print("\noutput:\n" + pred)
     SUMMARY: | В NASA назвали четыре миссии в дальний космос, которые в этом десятилетии могут быть запущены американцами. Среди них — две миссии по изучению Венеры, полет к спу
     TITLE: | Венера, Ио или Тритон: куда полетит NASA
     output:
     Запущены четыре миссии
     riouer wergines saved in gazeta/output/theckpoint-oppor/pytoren_moder.pin
```

### Вывод

Модель сформировала достаточно приемлемый заголовок.

Правда во втором случае он сообщает о событии как о случившемся, хотя оно ещё не произошло.

Loading best model from gazeta/output/checkpoint-6000 (score: 2.788262367248535). CPU times: user 25min 50s, sys: 2min 10s, total: 28min 1s

Wall time: 29min 6s

✓ 4 сек. выполнено в 15:36

• ×