# AI 大模型开发工程师 之微调核心之Transformers库

讲师: 李希沅

# 四 目录

- 1 HuggingFace官网介绍
- 2 预训练编码流程初体验
- **3** Pipeline组件
- 4 Tokenizer组件

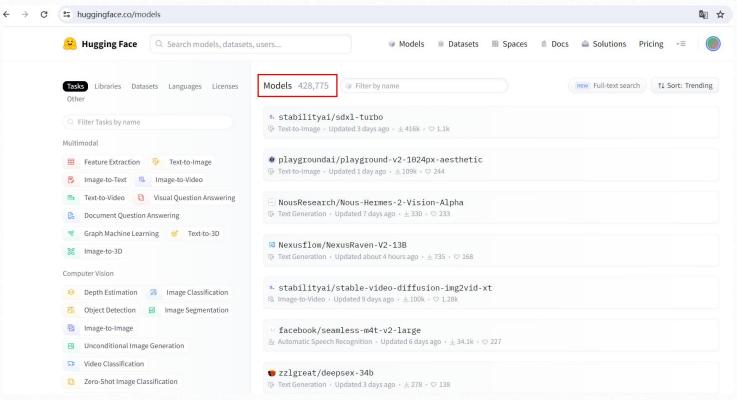
- **Model组件**
- **DataSets组件**
- **Evaluate组件**
- 8 Trainer组件

**1** HuggingFace官网介绍

# 01、HuggingFace官网介绍

官网地址: https://huggingface.co/

机器学习界的github



Models (模型):包括各种处理CV和NLP等任务的模

型,上面模型都是可以免费获得

Datasets (数据集):包括很多数据集

Spaces (分享空间):包括社区空间下最新的一些有

意思的分享,可以理解为huggingface朋友圈

Docs (文档, 各种模型算法文档):包括各种模型算

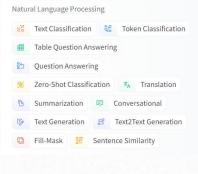
法等说明使用文档

Solutions (解决方案,体验等):包括others

Pricing (计费) :提供专属服务



Feature Extraction (特征提取)、Text-to-Image (文本到图像)、Visual Question Answering (视觉问答)、Image2Text (图像到文本)、Document Question Answering (文档问答)



## 自然语言处理

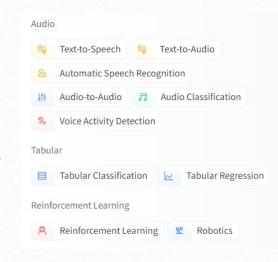
包括Translation(机器翻译)、Fill-Mask(填充掩码,预测句子中被遮掩的词)、Token Classification(词分类)、Sentence Similarity(句子相似度)、Question Answering(问答系统),Summarization(总结,缩句)、Zero-Shot Classification(零样本分类)、Text Classification(文本分类)、Text2Text(文本到文本的生成)、Text Generation(文本生成)、Conversational(聊天)、Table Question Answer(表问答,1.预测表格中被遮掩单词2.数字推理,判断句子是否被表格数据支持)

## 多模态



## 计算机视觉

Computer Vision (计算机视觉任务): 包括Image Classification(图像分类), Image Segmentation (图像分割)、 zero-Shot Image Classification (零样 本图像分类)、Image-to-Image(图 像到图像的任务)、Unconditional Image Generation (无条件图像生成)、 Object Detection(目标检测)、Video Classification (视频分类)、Depth Estimation(深度估计,估计拍摄者距离 图像各处的距离)



## 音频, 表格处理、强化学习

Automatic Speech Recognition (语音识别)、Audio Classification (语音分类)、Text-to-Speech (文本到语音的生成)、Audio-to-Audio (语音到语音的生成)、Voice Activity Detection (声音检测、检测识别出需要的声音部分)
Tabular Classification (表分类)、Tabular Regression (表回归)
Reinforcement Learning (强化学习)、Robotics (机器人)

#### Transformers

State-of-the-art ML for Pytorch, TensorFlow, and JAX.

### Diffusers

State-of-the-art diffusion models for image and audio generation in PyTorch.

#### Hub

Host Git-based models, datasets and Spaces on the Hugging Face Hub.

#### Datasets

Access and share datasets for computer vision, audio, and NLP tasks.

#### Gradio

Build machine learning demos and other web apps, in just a few lines of Python.

### Hub Python Library

Client library for the HF Hub: manage repositories from your Python runtime.

### Huggingface.js

A collection of JS libraries to interact with Hugging Face, with TS types included.

### Transformers.js

Community library to run pretrained models from Transformers in your browser.

#### Inference API

Experiment with over 200k models easily using our free Inference API.

### Inference Endpoints

Easily deploy models to production on dedicated, fully managed infrastructure.

#### • PEFT

Parameter efficient finetuning methods for large models

#### Accelerate

Easily train and use PyTorch models with multi-GPU, TPU, mixed-precision.

### Optimum

Fast training and inference of HF Transformers with easy to use hardware optimization tools.

#### AWS Trainium & Inferentia

Train and Deploy Transformers & Diffusers with AWS Trainium and AWS Inferentia.

#### Tokenizers

Fast tokenizers, optimized for both research and production.

#### Evaluate

Evaluate and report model performance easier and more standardized.

### Tasks

All things about ML tasks: demos, use cases, models, datasets, and more!

2 预训练编码流程初体验

## 01、案例场景

需求:基于目前的数据预训练一个分类模型,做到往这个模型里面输入一个评价,

## 就知道是正面的评价还是负面的评价

label review

1 距离川沙公路较近, 但是公交指示不对, 如果是"蔡陆线"的话, 会非常麻烦. 建议用别的路线. 房间较为简单.

1 商务大床房,房间很大,床有2M宽,整体感觉经济实惠不错!

1 早餐太差,无论去多少人,那边也不加食品的。酒店应该重视一下这个问题了。房间本身很好。

1 宾馆在小街道上,不大好找,但还好北京热心同胞很多~宾馆设施跟介绍的差不多,房间很小,确实挺小,但加上低价位因素,追

1 CBD中心, 周围没什么店铺, 说5星有点勉强. 不知道为什么卫生间没有电吹风

1 总的来说,这样的酒店配这样的价格还算可以,希望他赶快装修,给我的客人留些好的印象

1 价格比比较不错的酒店。这次免费升级了,感谢前台服务员。房子还好,地毯是新的,比上次的好些。早餐的人很多要早去些。

输入: 昨晚在酒店里我睡得很好

模型的预测结果: 好评

root@autodl-container-90c64fbe51-95b37e9b:~/transformers# pip show transformers

Name: transformers Version: 4.35.2

Summary: State-of-the-art Machine Learning for JAX, PyTorch and TensorFlow

Home-page: https://github.com/huggingface/transformers

Author: The Hugging Face team (past and future) with the help of all our contributors (https://github.com/huggingface

Author-email: transformers@huggingface.co

License: Apache 2.0 License

Location: /root/miniconda3/lib/python3.8/site-packages

Requires: numpy, filelock, regex, safetensors, packaging, requests, huggingface-hub, tqdm, pyyaml, tokenizers

Required-by:

数据地址: https://huggingface.co/datasets/dirtycomputer/ChnSentiCorp\_htl\_all

模型地址: https://huggingface.co/hfl/rbt3

步骤1:导入相关依赖

步骤2: 获取数据集

步骤3:构建据集

步骤4: 划分数据集

步骤5:创建DataLoader

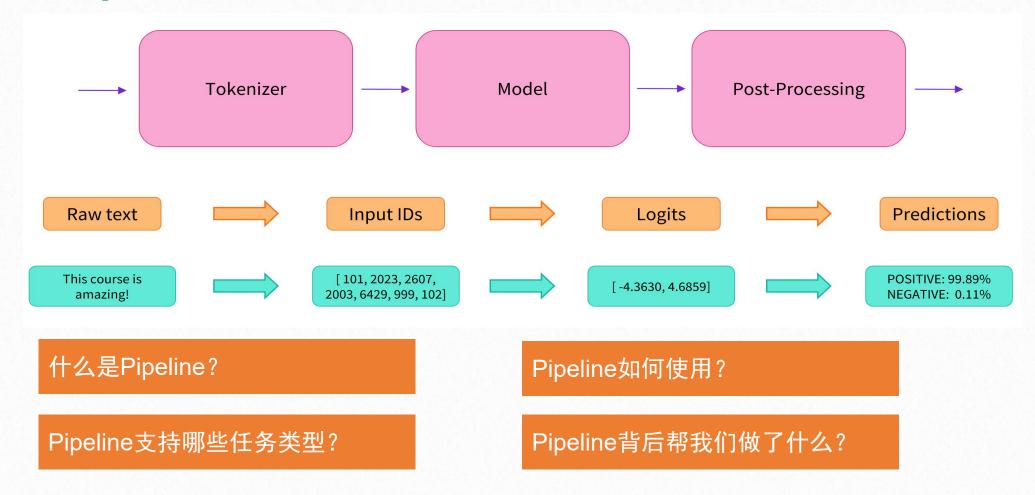
步骤6: 创建模型及其优化器

步骤7:训练与验证

步骤8:模型预测

# Pipeline组件

# 01、Pipeline组件



官网API地址: https://huggingface.co/docs/transformers/main\_classes/pipelines

# Tokenizer组件

# 01、Tokenizer组件

什么是Tokenizer?

Tokenizer如何使用?

Fast/Slow Tokenizer



Fast / Slow Tokenizer

FastTokenizer

基于Rust实现,速度快 offsets\_mapping,word\_ids

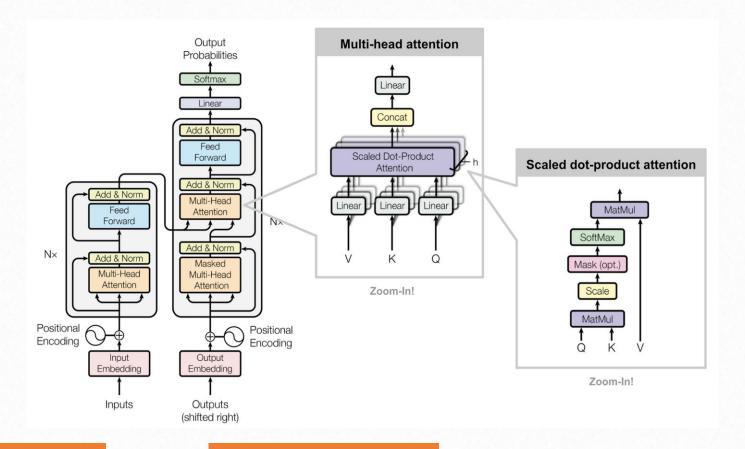
SlowTokenizer

基于Python实现,速度慢

官网API地址: https://huggingface.co/docs/transformers/main\_classes/tokenizer

# 5 Model组件

# 01、Transformer架构



Model类型介绍

Model Head介绍

Model API调用

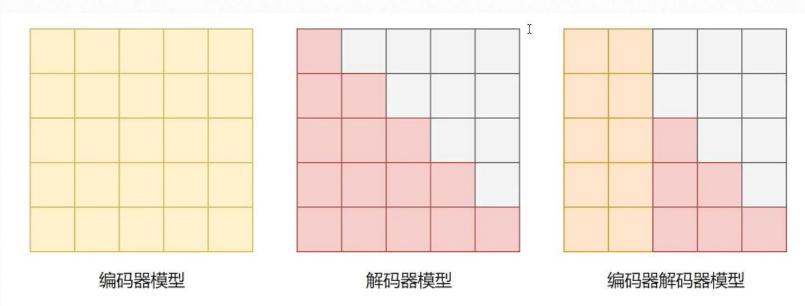
# 02、模型类型

目前基于Transformer的模型主要存在以下三种:

1.仅仅包含Transformer的编码器模型(**自编码模型**):,使用Encoder,可以从两个方向进行编码,拥有双向的注意力机制,即计算每一个词的特征时都看到完整上下文。常见仅仅存在编码器的预训练模型有:ALBERT,BERT,DistilBERT,RoBERTa等。经常被用于的任务:文本分类,命名实体识别,阅读理解等。

2.仅仅存在Transformer的解码器模型:(**自回归模型**),使用Decoder,拥有单向的注意力机制,即计算每一个词的特征时都只能看到上文,无法看到下文。常见的预训练模型: GPT,GPT-2,GPT-3,Bloom,LLaMA等。经常被用于文本生成中。

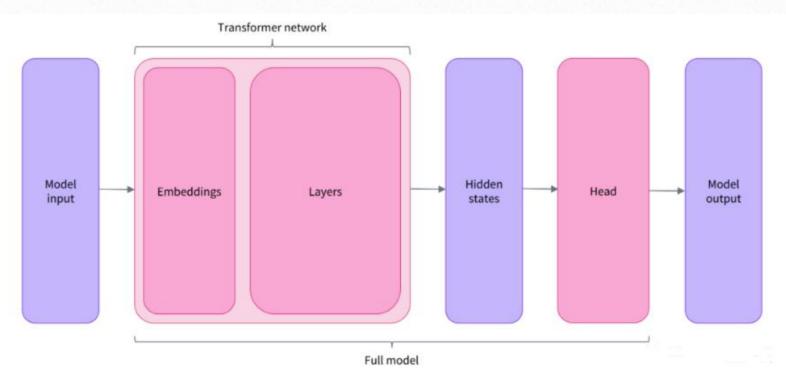
3.具有Transformers的编码器-解码器:(序列到序列模型),使用Encoder+Decoder,Encoder部分使用双向的注意力,Decoder部分使用单向注意力。常见的预训练模型为:BART,T5,mBART,GLM等。被用于文本摘要和机器翻译中。



# 03, Model head

- \*model模型本身
- \*ForCausalLM(解码器类型)
- \*ForMaskedLM (编码器类型)
- \*ForSeq2SeqLM
- \*ForMultiplechoice
- \*ForQuestionAnswering
- \*For Sequence Classification
- \*ForTokenClassification

. . . . . .



model head主要是将编码的表示结果进行映射,以解决不同类型的任务。

# DataSets组件

# 01、DataSets组件

## **Datasets**



Datasets is a library for easily accessing and sharing datasets for Audio, Computer Vision, and Natural Language Processing (NLP) tasks.

Load a dataset in a single line of code, and use our powerful data processing methods to quickly get your dataset ready for training in a deep learning model. Backed by the Apache Arrow format, process large datasets with zero-copy reads without any memory constraints for optimal speed and efficiency. We also

feature a deep integration with the <u>Hugging Face Hub</u>, allowing you to easily load and share a dataset with the wider machine learning community.

官网API: https://huggingface.co/docs/datasets/index

 在线加载数据集
 数据集选取,过滤,映射
 DataCollator

 查看数据集
 数据集保存与加载
 改造预训练代码

 数据集划分
 加载本地数据集

# **Evaluate组件**

# 01、Evaluate组件





A library for easily evaluating machine learning models and datasets.

With a single line of code, you get access to dozens of evaluation methods for different domains (NLP, Computer Vision, Reinforcement Learning, and more!). Be it on your local machine or in a distributed training setup, you can evaluate your models in a consistent and reproducible way!

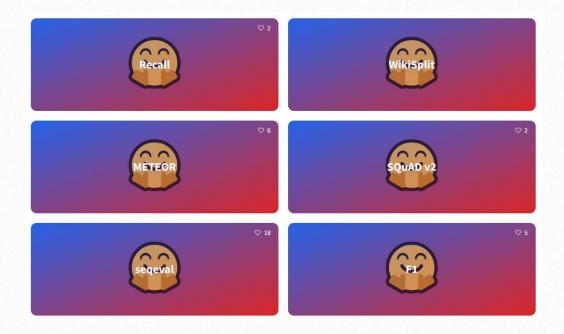
Visit the Se Evaluate organization for a full list of available metrics. Each metric has a dedicated Space with an interactive demo for how to use the metric, and a documentation card detailing the metrics limitations and usage.

### 官网的API: https://huggingface.co/docs/evaluate/index

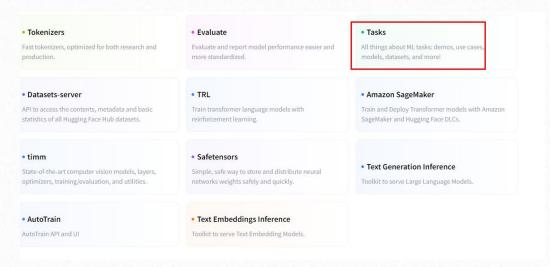
Evaluate组件介绍

Evaluate API用法

改造预训练代码



## 测试小案例: https://huggingface.co/evaluate-metric



任务类型: https://huggingface.co/tasks

# Trainer组件

# 01、Trainer组件

Trainer模块主要包含两部分的内容: TrainingArguments与Trainer, 前者用于训练参数的设置,后者用于创建真正的训练器,进行训练、评估预测等实际操作。

## **TrainingArguments**

TrainingArguments中可以配置整个训练过程中使用的参数,默认版本是包含90个参数,涉及模型存储、模型优化、训练日志、GPU使用、模型精度、分布式训练等多方面的配置内容。

### Trainer

Trainer中配置具体的训练用到的内容,包括模型、训练参数、训练集、验证集、分词器、评估函数等内容。

```
from transformers import TrainingArguments, Trainer
# 创建TrainingArguments
training_args = TrainingArguments(...)
# 创建Trainer
trainer = Trainer(..., args=training_args, ...)
# 模型训练
trainer.train()
# 模型评估
trainer.evaluate()
# 模型预测
trainer.predict()
```

Trainer组件介绍

基于Trainer优化预训练代码

官网API: <a href="https://huggingface.co/docs/transformers/main\_classes/trainer">https://huggingface.co/docs/transformers/main\_classes/trainer</a>

## 关注视频号: 玄姐谈AGI 助力数字化人才提升 AIGC 能力

