第一章. 问题分类

我会把问题设定放在首位也就是我们的第一章。毕竟所有生成式的 AI 都是需要基于问题给出答案。所以我一直不认同人工智能会取代人,没人类哪有问题呢?

ChatGPT 的神奇之处在于它可以根据你的问题去完成不同的工作,如归纳,翻译,还有分类等。我们的问题有多种多样,我们除了问日常生活,通用知识外,还会遇到不同的时效性的问题和针对特定行业的内容。这个时候往往交给 ChatGPT,你会发现有时候它会胡说八道。这个时候或者我们需要去纠正这些错误。你可以用一个 Prompt 提示语,去设定一些规则让 ChatGPT 可以回答 "不太清楚","没法解答","…… 我在努力学习等"。这也是 Prompt 工程师去设置的地方。其实我们在早期的对话机器人里,就有非常多针对实时问题和行业专有问题的解答。或者我们可以把这些语料重新给到我们的 GPT 模型,让它变得更加强大。或者把问题分类是一个最根本的做法。

像该例子,我们用了 OpenAI 的 davinci-03 模型去解答 "今天天气",你会没法找到答案。或者你会说 ChatGPT 很笨,但实际上在 API 主导的年代,不是一个困难的事情。

对问题进行分类,我们有两种方式,通过机器学习进行问题的分类是我们过往经常用,除了分类外,更可以快速地提取不同的语义实体,基于问题进行更细致划分,找到更符合的答案。现在还可以基于 OpenAI 去完成分类,对于不熟悉机器学习对的人来说是更好的选择。

一. 通过 ML.NET 对问题进行分类

针对 .NET 我们有很好的 Machine Learning 工具 ML.NET 。通过 ML.NET 你可以快速对文本进行分类。

通过 ML.NET 你可以快速地完成相关的问题分类。 请参考 ./Code/01.HowToQuestionClassification/cn/MLdotNETTextClassification.ipynb

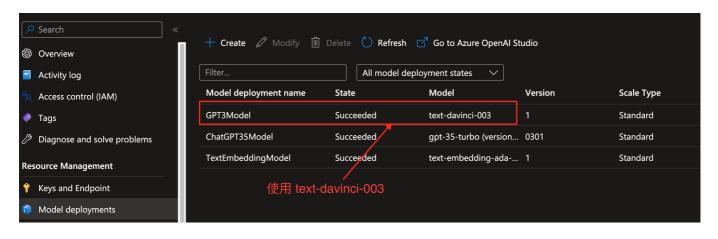
注意几个问题:

- 1. ML.NET 2.x 虽然支持了 NLP 的文本分类,但是现阶段不支持中文,所以我用到 Jieba ,如果你是用英语的方式可以直接采用 BERT 来完成
- 2. 在 Notebook 没办法加载 ML.NET 生成的模型、只能在传统程序中调用
- 3. 现在没办法转换为 ONNX

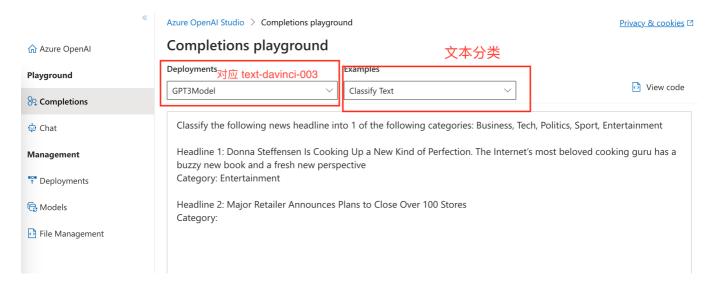
二. 通过 Azure OpenAl Service 对问题进行分类

或者你可以通过 Azure OpenAl Service 对问题进行分类,这是更多开发者希望见到的,也是最傻瓜的方法

打开 Azure Portal,进入创建好的 Azure OpenAl Service, 选择 davinci-003 部署



部署成功后,进入 Azure OpenAl Studio, 打开 Playground, 选择刚才创建的 davinci-003 - GPT3Model, 并选择文本分类



修改 Prompt

请帮我针对问题进行分类,包括天气,课程,生成式问:会下雨吗? 类别:天气问:今天温度? 类别:天气问:适度多少? 类别:天气问:适度多少? 类别:课程问:新能源车的特点? 类别:课程问:概念是什么? 类别:课程问:概念是什么? 类别:课程问:概念是什么? 类别:生成式问:蜀译一下 类别:生成式问:计算结果 类别:生成式问:计算结果 类别:生成式问:电动车特点 类别:

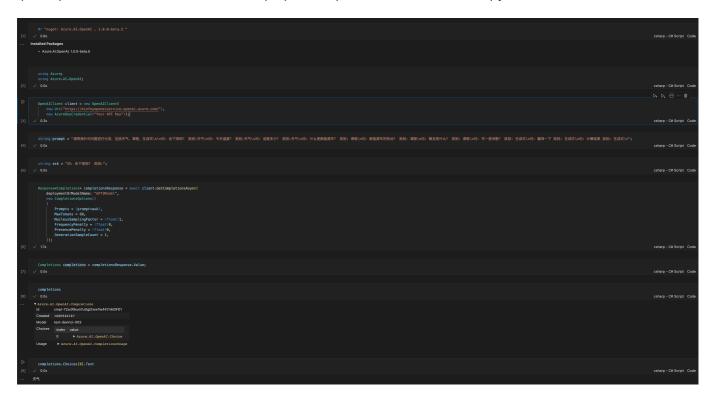
尝试测试

请帮我针对问题进行分类,包括天气,课程,生成式

- 问: 会下雨吗? 类别:天气
- 问: 今天温度? 类别:天气
- 问: 适度多少? 类别:天气
- 问: 什么是新能源车? 类别: 课程
- 问: 新能源车的特点? 类别: 课程
- 问: 概念是什么? 类别: 课程
- 问: 写一首诗歌? 类别: 生成式
- 问: 翻译一下 类别: 生成式
- 问: 计算结果 类别: 生成式
- 问: 电动车特点 类别: 课程

选择 C# 拷贝代码,打开 Visual Studio Code ,创建

./Code/01.HowToQuestionClassification/cn/AzureOpenAlTextClassification.ipynb



具体请查看 ./Code/01.HowToQuestionClassification/cn/AzureOpenAlTextClassification.ipynb

三. 传统机器学习文本分类和 Azure OpenAl Service 文本分类对比

传统机器学习的文本分类优势是模型可以作为离线进行使用,语料不足的情况下,难以获得准确的分类结果。而且技术要求较高。你的场景需要隔离内部和外部业务数据的或者传统机器学习更佳。而 Azure OpenAl Service 可以在 Prompt 上设置少样例来完成分类,但依赖于网络。现在网络通行的年代 Azure OpenAl Service 有更大的可用价值。而且 Azure OpenAl Service 的成本非常低。请记住一句话,场景还是很重要,

但 Azure OpenAl Service 并不是让你抛弃你原有的技术。你需要结合不同的人工智能知识来打造智能化的解决方案。

四. 用 Semantic Kernel 来做文本分类

OpenAI 是新物种,很多人希望除了能通过 Azure OpenAI Service 访问到 API 完成企业级的应用外,更希望能有一个好的架构来管理好 OpenAI 的项目。如果单纯从 REST 的角度,或者作为 .NET 开发者已经熟能生巧。但实际上如果你深入 OpenAI 的应用,你会发现需要 OpenAI 的应用更集中在我们写 Prompt 的管理上。这又和我们传统意义上的架构有所不同。首先它不在是代码主导,更多是以 Prompt 为代表的文本。你可以通过 Prompt 去描述一段要求,让 OpenAI 去完成。当我们希望结合 OpenAI 来构建智能系统对的时候就会发现,我们需要非常多的 Prompt 来完成不同业务工作。如果去管理 Prompt ,以及如何优化好我们不同业务流的智能化工作,是架构一个好的 OpenAI 所需要的。如前言所说,Senmantic Kernel 是帮我们管理各式各样 Prompt (也就是 Skill)的框架。或者我们可以先用 Senmantic Kernel 来做一个文本分类来学习一下。

要使用 Senmantic Kernel ,我们需要引入 .NET Senmantic Kernel 的库,我们先创建一个 SKTextClassification.ipynb,接下来操作如下:

1. 创建一行 Cell 、 引入 Microsoft.SemanticKernel 的 .NET 库

```
#r "nuget: Microsoft.SemanticKernel, *-*"
```

2. 引入 Microsoft.SemanticKernel 的命名空间

```
using Microsoft.SemanticKernel;
using Microsoft.SemanticKernel.SemanticFunctions;
```

3. 创建 SK 内核实例

```
IKernel kernel = Kernel.Builder.Build();
```

Semantic Kernel (SK) 中的内核是用户问题的编排器。 内核结合技能,内存和连接器来实现用户的智能化预期,除了配置基本的 Azure OpenAl / OpenAl 的基本链接串/模型/参数外,还可以基于用户的要求配对相关技能,整合技能形成工作流等。

接下里添加信息,添加和 Azure OpenAl Service 相关的信息

```
kernel.Config.AddAzureOpenAITextCompletionService(
    "GPT3",
    "text-davinci-003",
    "Your Endpoint",
    "Your Key"
);
```

4. 设置和文本分类相关的 Prompt

```
string skPrompt = """
请帮我把 {{$input}} 进行类别确认,类别包括天气,课程,生成式,如果不太清楚,请回答没法
确认,分类参考如下:
问: 会下雨吗? 类别:天气
问: 今天温度? 类别:天气
问: 适度多少? 类别:天气
问: 什么是新能源车? 类别: 课程
问: 电动车的特点 类别: 课程
问: 概念是什么? 类别: 课程
问:课程相关的内容有哪些? 类别:课程
问: 写一首诗歌? 类别: 生成式
问: 翻译一下 类别: 生成式
问: 计算结果 类别: 生成式
如果能确认类别,天气相关请只输出 1 , 课程相关请只输出 2 , 生成式相关请只输出 3 , 没法
确认相关请只输出 0, 并把{{$input}}和它的类别参考以下 json 格式输出
{""question"":""{{$input}}"",""label"":""{{$label}}""}
·····;
```

Prompt 是非常非常重要的,对于生成式 UI 来说,有一个好的 Prompt 事半功倍。如何写 Prompt 或者网上有不同的方式,建议大家查阅。我总觉得文科生比理科生更容易做 OpenAI 的项目。

5. 和模型相关的配置

```
var promptConfig = new PromptTemplateConfig
{
    Completion =
    {
        MaxTokens = 60,
        FrequencyPenalty = (float)0,
}
```

```
PresencePenalty = (float)0
}

};

var promptTemplate = new PromptTemplate(
    skPrompt,
    promptConfig,
    kernel
);
```

PromptTemplateConfig 就是设定我们对应模型的参数,你可以基于你所使用的模型进行调整,这里我参照了通过 Playground 上引用的参数。至于 PromptTemplate 这里面就是整合了我们创建的 kernel ,prompt,以及模型参数。告诉计算机是该内核使用 Azure OpenAl Service 的 text-davinci-003模型,prompt(skill),以及相关模型参数。

6. 创建一个 SemanticFunctionConfig,绑定 promptConfig , promptTemplate ,为内核添加一个具备文本分类功能的函数做准备

```
var functionConfig = new SemanticFunctionConfig(promptConfig,
promptTemplate);
```

7. 通过内核注册技能和能力

```
var classificationFunction = kernel.RegisterSemanticFunction("TextSkill",
"TextClassification", functionConfig);
```

我们知道一个 OpenAI 的项目具备多个技能吗,而多个技能具备不同的能力,,在 SK 你可以通过代码去描述技能和它具备的能力以及相关参数设置,也可以通过文件夹的方式去描述(通过文件夹方式,会在下一章介绍)。

8. 现在你可以设置输入来尝试看看是否能满足要求

```
var input = """
今天广州天气怎么样?
""";
var classification = await kernel.RunAsync(input, classificationFunction);
```

Console.WriteLine(classification);

根据 Prompt 的要求,我要对问题分类,然后以 json 格式输出,结果还是挺满意的

```
{"question": "今天广州天气怎么样? ", "label": "1"}
```

注意: 示例代码在 ./Code/01.HowToQuestionClassification/cn/SKTextClassification.ipynb

本章小结

本章正式进入 Azure OpenAl Service 的应用学习,基于文本分类,我们用传统的 ML.NET, Azure OpenAl .NET SDK, 以及 Semantic Kernel .NET SDK 三种方法完成了相关的操作。对于开发者来说,可以体验传统的机器学习方式以及人工智能方式来完成文本分类的任务。希望大家能有所收获,期待你继续进入下一章的内容。

相关资料

- 1. 关于 ML.NET https://dotnet.microsoft.com/en-us/apps/machinelearning-ai/ml-dotnet
- 2. 关于 Semantic Kernel https://github.com/microsoft/semantic-kernel