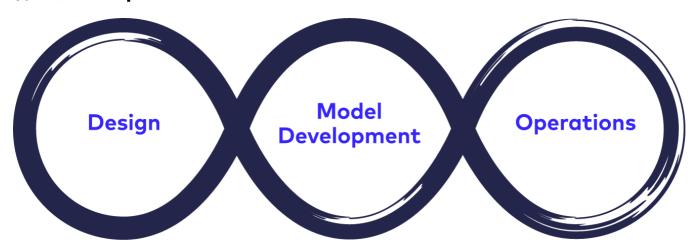
MLOps 的开发技巧

什么是 MLOps?



MLOps 基于可提高工作流效率的 DevOps 原理和做法。 例如持续集成、持续交付和持续部署。 MLOps 将这些原理应用到机器学习过程,其目标是:

更快地试验和开发模型。 更快地将模型部署到生产环境。 质量保证和端到端世系跟踪。

机器学习中的 MLOps

机器学习提供以下 MLOps 功能:

创建可重现的机器学习管道。 使用机器学习管道可为数据准备、训练和评分过程定义可重复且可重用的步骤。

创建可重用的软件环境。 使用这些环境训练和部署模型。

从任意位置注册、打包和部署模型。 还可以跟踪使用模型时所需的关联元数据。

捕获端到端机器学习生命周期的监管数据。 记录的世系信息可以包括模型的发布者和做出更改的原因。 还包括在生产环境中部署或使用模型的时间。

针对机器学习生命周期中的事件发出通知和警报。 事件示例包括试验完成、模型注册、模型部署和数据偏移检测。

监视机器学习应用程序中的操作和机器学习相关问题。 比较训练与推理之间的模型输入。 探索特定于模型的 指标。 提供有关机器学习基础结构的监视和警报信息。

使用机器学习和 Azure Pipelines 自动化端到端机器学习生命周期。通过使用管道,可以经常更新模型。还可以测试新模型。可以连同其他应用程序和服务持续推出新的机器学习模型。

GitHub + Azure ML 来完成MLOps

GitHub 不再紧紧是代码存放工具了,它具备了很多的功能,如 GitHub Actions , GitHub Codespaces , 以及不同的项目管理等。我很喜欢 GitHub ,而且作为最重要的开发平台。



从上一章我们了解到 Azure 机器学习是非常好的 MLOps 平台,整合 GitHub 可以更好地维护我们的机器学习项目。

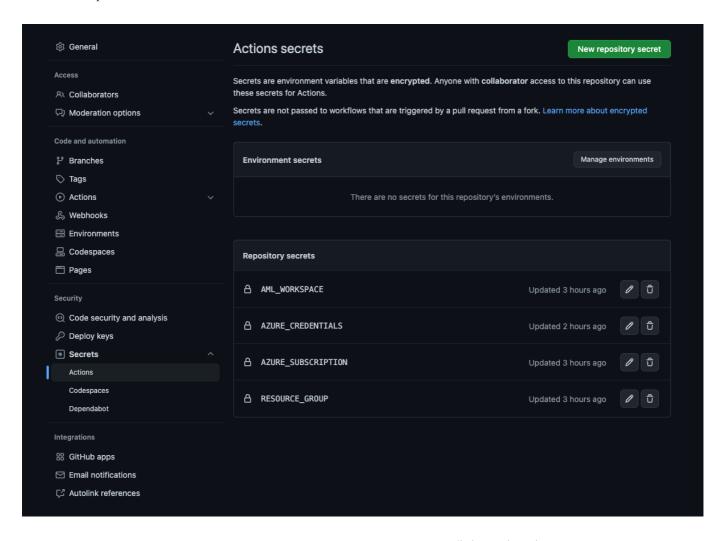
我们可以通过 fork 这个项目来进入 MLOps的世界 https://github.com/kinfey/AzureMLWithCodespace 具体操作(本例子依赖于之前的机器学习环境配置,如果你没有配置完成请回到前面参考相关操作)

1. 数据上传

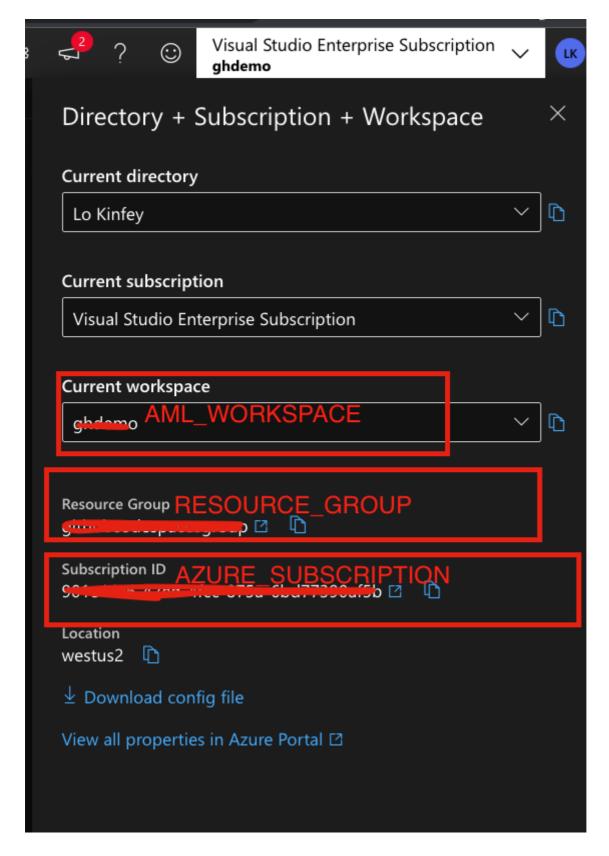
通过执行 MLOps 文件夹下的 download-data.py , 完成数据下载,然后上传到你的 Azure ML 平台上,

az ml data create ——file data.yml ——resource—group my—resource—group ——workspace—name my—workspace

2. 去到 GitHub 把不同密钥设置好



AML_WORKSPACE, AZURE_SUBSCRIPTION, RESOURCE_GROUP 你都可以通过



这里你可以通过

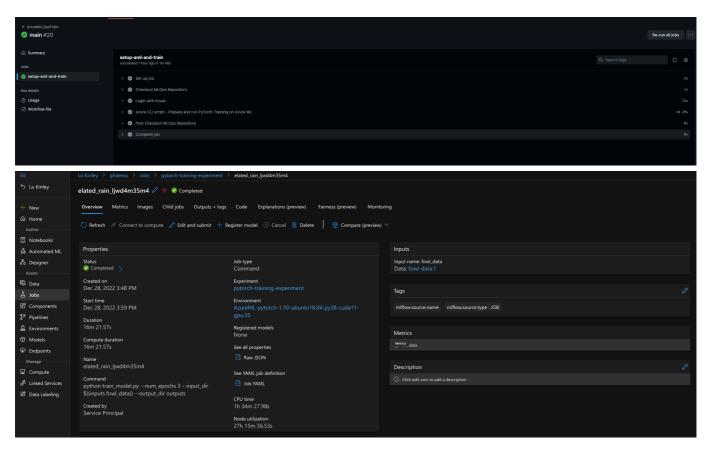
```
az ad sp create-for-rbac --name $AML_SP \
--role contributor \
--scopes /subscriptions/SUBSCRIPTIONID/resourceGroups/my-resource-group
--sdk-auth
```

设置 AZURE_CREDENTIALS

完成后,即可运行

3. 这里我要说明一点,每一个环境配置你都可以更改的, Azure ML 是基于 yml 文件去设置的,具体你可以参考 https://learn.microsoft.com/en-us/azure/machine-learning/reference-yaml-overview

4. 我们现在可以通过 GitHub Actions 把数据,训练,部署结合 Azure ML一体化完成



相关资源

- 1. 学习 Azure ML v2 相关内容 https://learn.microsoft.com/en-us/azure/machine-learning/concept-v2
- 2. 了解 GitHub Actions 的使用 https://github.com/features/actions