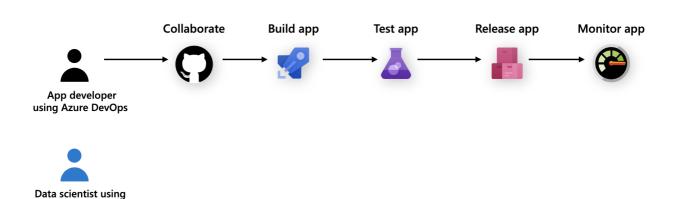
MLOps介绍

什么是 MLOps?

MLOps 是一种操作方法,旨在促进将实验性机器学习模型投入生产并有效维护它的过程。 MLOps 专注于将软件行业中使用的 DevOps 方法引入机器学习模型生命周期。 通过这种方式,我们可以定义 MLOPs 项目的一些主要特征:

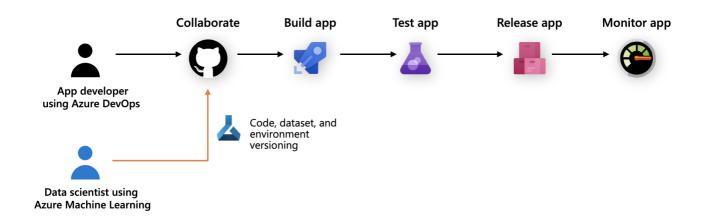
- 1. 数据和模型版本控制
- 2. 管道和流程的自动化
- 3. 用于机器学习的 CI/CD
- 4. 模型的持续监控



数据和模型版本控制

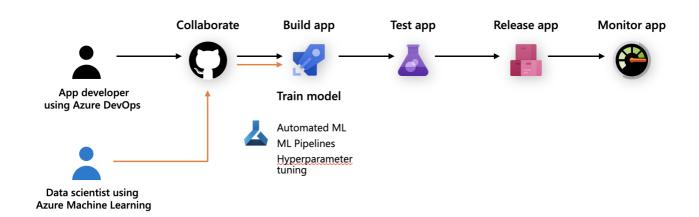
Azure Machine Learning

在机器学习项目中,数据科学家不断致力于开发新模型。 这个过程需要尝试不同的数据、参数和算法组合。 一个可以新旧实验中来回进行的环境是非常重要的,可以做有效比对。



在机器学习中的自动化

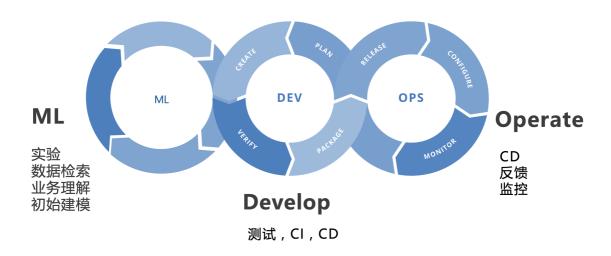
能够快速部署,稳定工作流程(触发训练,部署,以及运行等工作),快速运行



用于机器学习的 CI/CD

就像在 DevOps 中一样,CI/CD 是一种通过自动化开发阶段来更频繁地进行更改的方法。 在机器学习 (ML) 中,此阶段与软件开发不同,模型不仅取决于代码,还取决于数据和超参数,并且将模型部署到生产中也更加复杂。

MLOps = ML + DEV + OPS



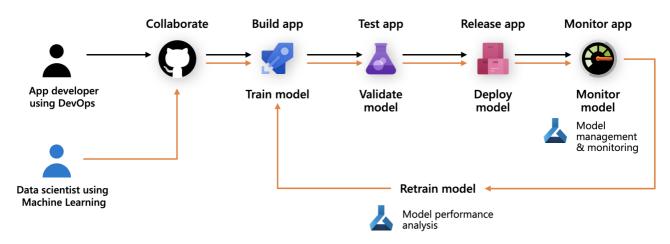
持续集成 (CI)

ML 中的持续集成意味着每次更新代码或数据时,ML 管道都会重新运行,这是以所有内容都是版本化和可重现的方式完成的,因此可以跨项目和团队共享代码库。每次重新运行都可能包括培训、测试或生成新报告,从而更容易在生产中的其他版本之间进行比较。

持续部署 (CD)

持续部署是一种将新版本自动部署到生产环境或任何环境(如登台)的方法。这种做法更容易接收用户的反馈,因为变化更快、更稳定,以及用于再训练或新模型的新数据。

持续监控



与传统代码相比,机器学习模型是独特的软件实体,由于部署后输入模型的数据发生变化,它们的性能会随着时间的推移而波动。 因此,一旦部署了模型,就需要对其进行监控以确保其按预期执行。