

.NET Conf China

2022

如何快速成为机器学习专家

Azure AutoML 介绍

张海
神州数码-云架构师



神州数码集团

About Digital China Group



- 神州数码集团股份有限公司（股票代码：000034.SZ，简称：神州数码），其名字源于 Digital China，数字中国。
- 从2000年成立伊始，努力践行“数字中国”之理想，神州数码致力于用数字技术推动中华民族的伟大复兴，是中国领先的云管理服务及大数据应用解决方案提供商。二十年耕耘，神州数码始终坚持“理念领先、技术领先、实践领先”，以自主创新核心技术赋能产业数字化转型，在云管理服务、大数据应用、鲲鹏产业生态建设等领域持续深耕并领跑。
- 以“云+大数据”为核心，神州数码已构筑起基于云原生体系的全栈云服务能力，提供面向不同架构的云管理服务和一站式云网融合服务，在数据脱敏、智能数据管理平台等技术方面具有行业领先水平。目前，神州数码已在金融、医疗、制造、文旅、零售、汽车等多个行业为企业客户提供了全生命周期数字化转型服务，成为多家世界500强客户中国区域的首选服务商。

目录

机器学习简介

- 痛点

使用 Azure AutoML

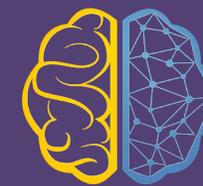
- Demo

结合 ML.NET

- Demo



机器学习简介



What?



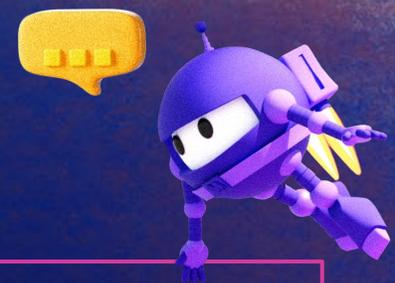
Why?



How!



痛点



时间有限



资源不足



专业知识

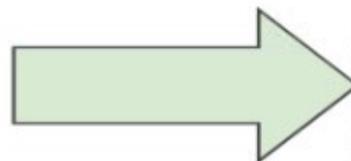


特征工程



原始数据

```
0: {  
  house_info: {  
    num_rooms: 6  
    num_bedrooms: 3  
    street_name: "Shorebird Way"  
    num_basement_rooms: -1  
    ...  
  }  
}
```

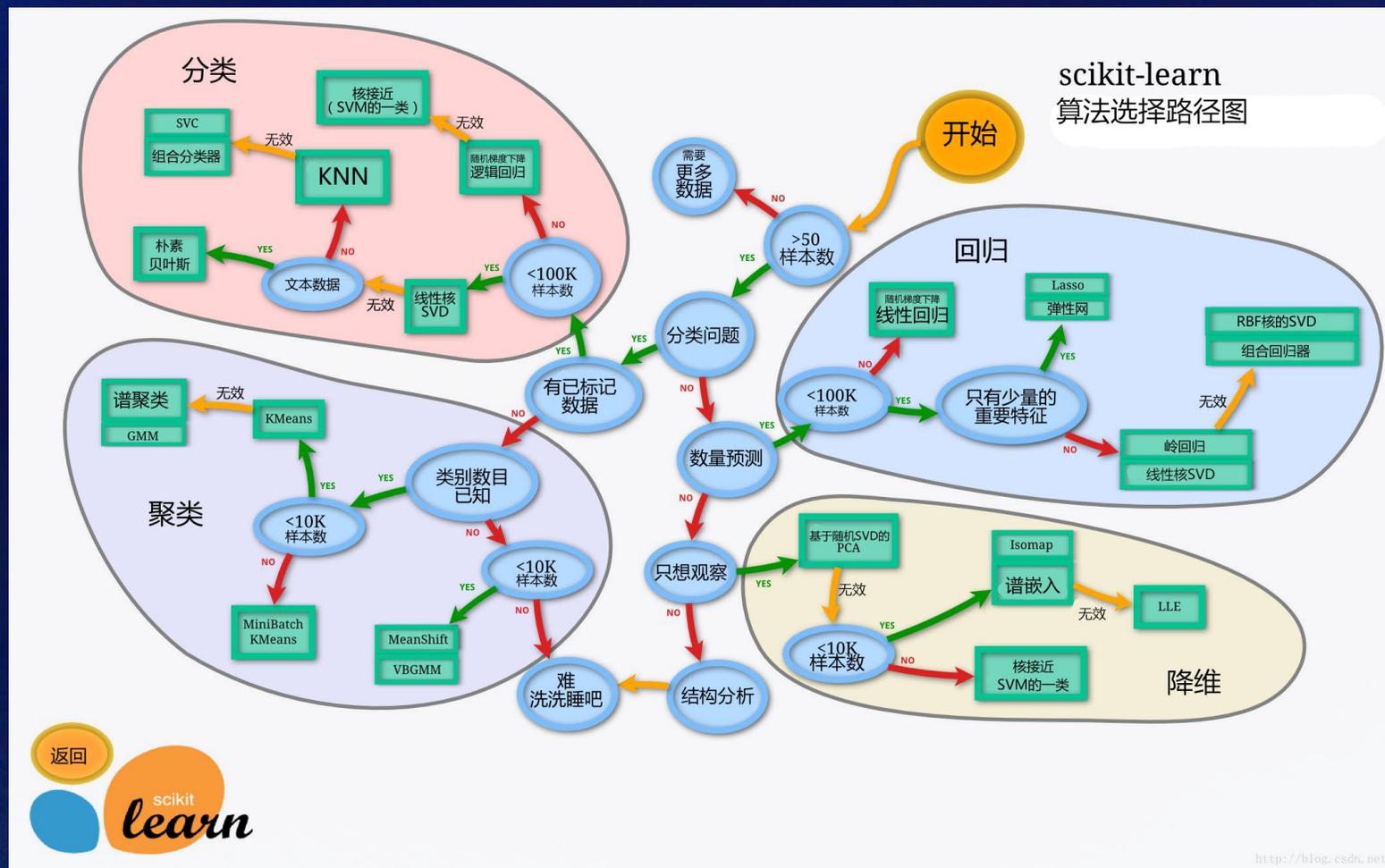


特征向量

```
[  
  6.0,  
  1.0,  
  0.0,  
  0.0,  
  0.0,  
  9.321,  
  -2.20,  
  1.01,  
  0.0,  
  ...,  
]
```



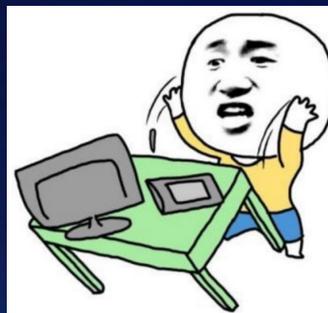
选择算法



超参数优化



```
RandomForestClassifier(bootstrap=True, class_weight=None, criterion='gini',  
                        max_depth=2, max_features='auto', max_leaf_nodes=None,  
                        min_impurity_decrease=0.0, min_impurity_split=None,  
                        min_samples_leaf=1, min_samples_split=2,  
                        min_weight_fraction_leaf=0.0, n_estimators=10, n_jobs=1,  
                        oob_score=False, random_state=0, verbose=0, warm_start=False)
```





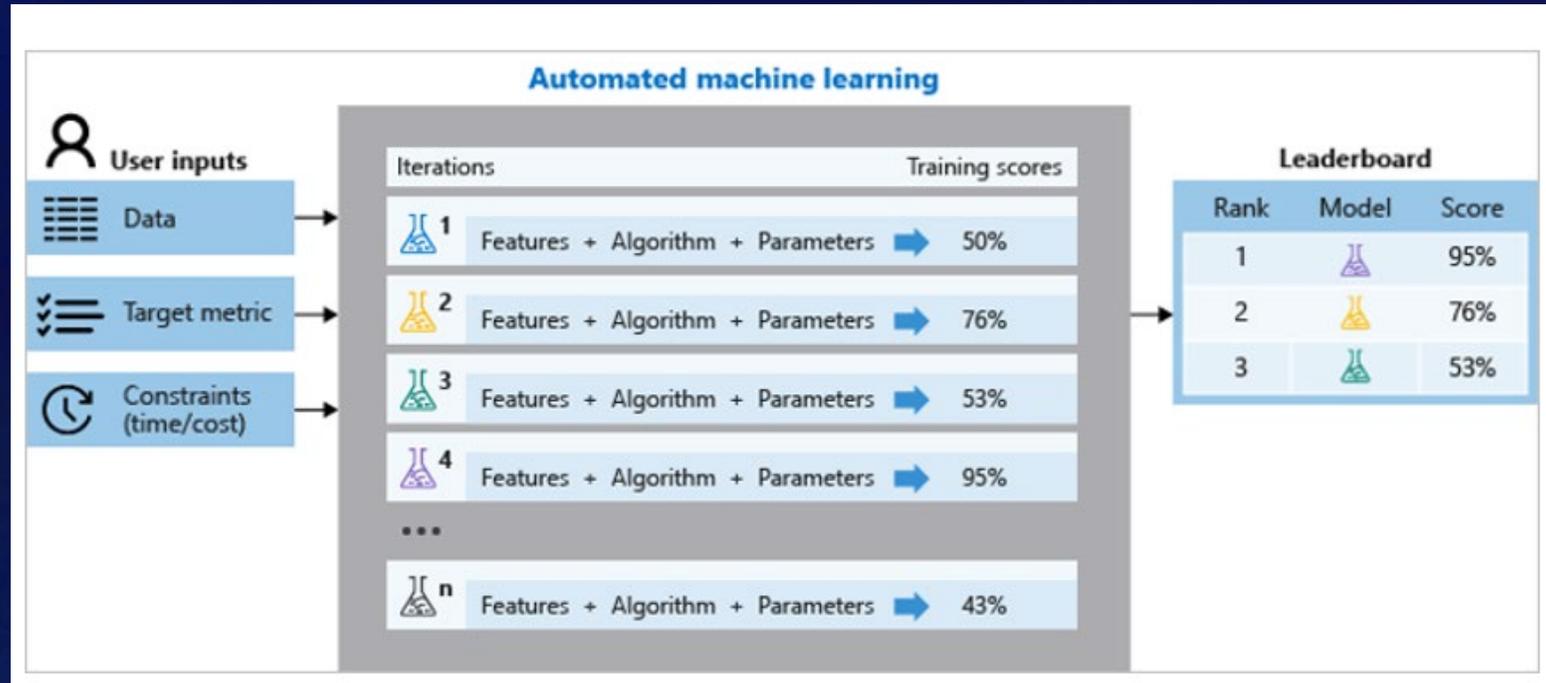
使用 Azure AutoML



AutoML (Automated Machine Learning)



Azure AutoML



Azure AutoML 适用场景

分类：预测新数据将属于哪些类别。比如疾病预测

回归：预测数字输出值。比如预测房价

时序预测：“透视”过去的时序值，使其成为回归的附加维度。比如销售预测

计算机视觉（预览阶段） / NLP自然语言处理（预览阶段）



Demo

Microsoft Azure Machine Learning Studio

Microsoft > automl_ws > Automated ML

Automated ML

Let Automated ML train and find the best model based on your data without writing a single line of code. [Learn more about Automated ML](#)

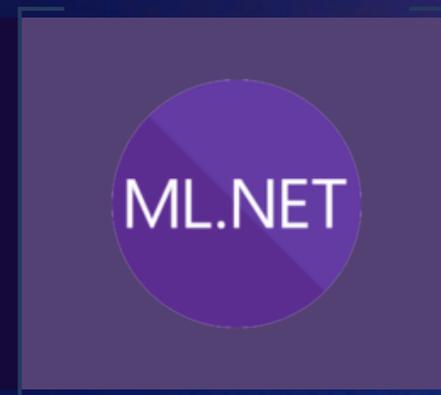
[+ New Automated ML job](#) [Refresh](#)

No recent Automated ML jobs to display.
Click "New Automated ML job" to create your first job
[Learn more about creating Automated ML jobs](#)

Documentation [View all documentation](#)

- [Concept: What is Automated ML?](#)
- [Tutorial: Create your first classification model with Automated ML](#)
- [Blog: Build more accurate forecasts with new capabilities in Automated ML](#)

结合 ML.NET





ML.NET

开放源代码的跨平台机器学习框架

开始

Model Builder

Windows、Linux 和 macOS 上均支持



为 .NET 开发者生成

借助 ML.NET，可以使用现有的 .NET 技能轻松地将 ML 集成到 .NET 应用中，而无需任何以前的 ML 体验。



使用 AutoML 简化自定义 ML

ML.NET 提供 AutoML 和高效工具，可帮助用户轻松构建、训练和部署高质量自定义 ML 模型。



使用 TensorFlow & 进行扩展 更多

ML.NET 允许你利用其他热门 ML 库(如 Infer.NET、TensorFlow 和 ONNX)来应对其他 ML 方案。



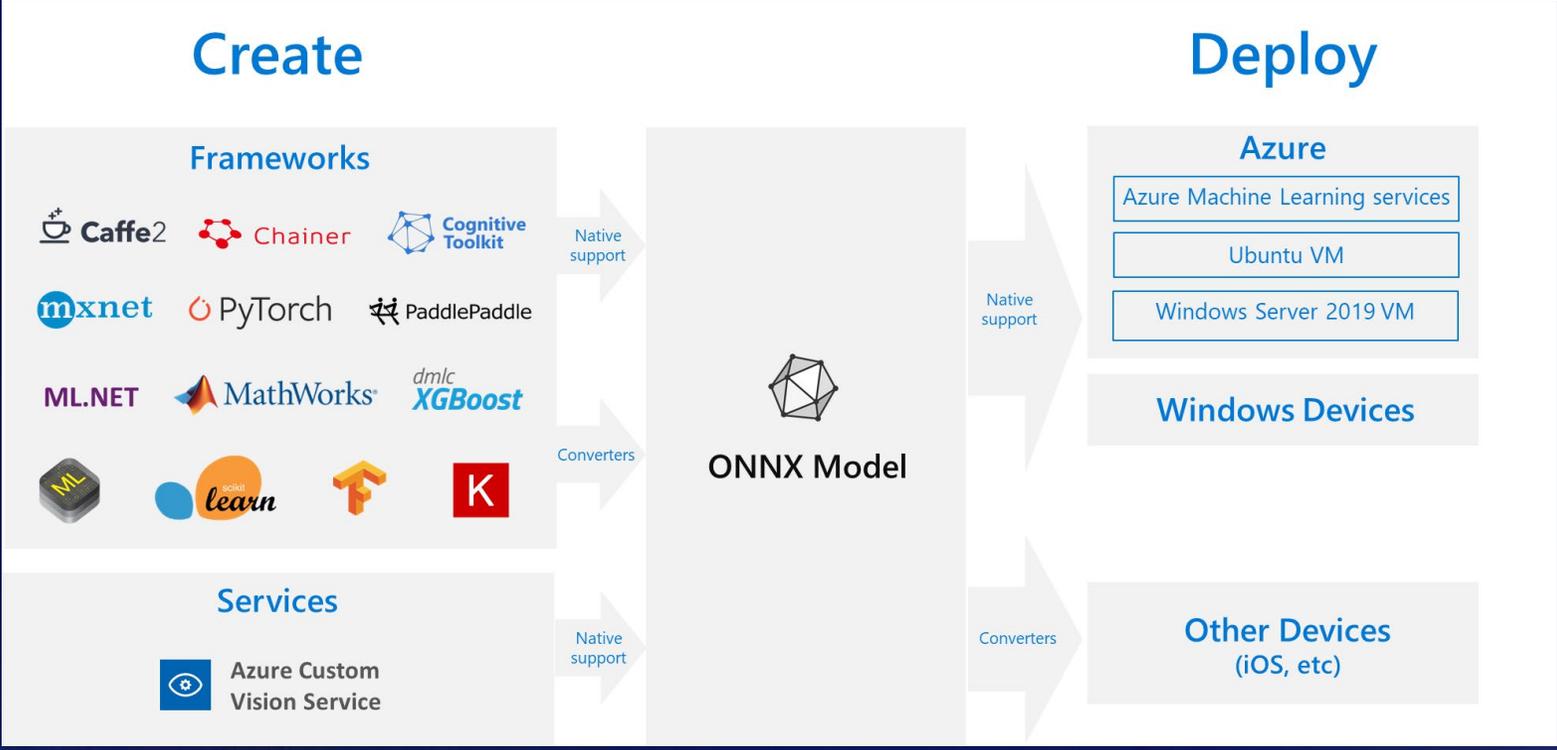
获得在规模的信任广泛验证

使用 Power BI、Microsoft Defender、Outlook 和 Bing 等公认的 Microsoft 产品使用的相同 ML 框架。

<https://dot.net/ml>



ONNX (Open Neural Network Exchange)



生成ONNX模型



Azure ML Notebook (Python)

```
automl_config = AutoMLConfig(  
    task="classification",  
    debug_log="automl_errors.log",  
    compute_target=compute_target,  
    experiment_exit_score=0.9984,  
    blocked_models=["KNN", "LinearSVM"],  
    enable_onnx_compatible_models=True,  
    training_data=train_data,  
    label_column_name=label,  
    validation_data=validation_dataset,  
    **automl_settings,  
)
```

在AutoML Configuration中添加对ONNX的支持



生成ONNX模型

ML.NET Model Builder



方案

环境

数据

训练

评估

使用

后续步骤

选择训练环境

在我们开始生成模型之前，你需要决定是在本地还是在云中进行训练。
训练环境之间有什么区别？

- 本地(CPU)
在计算机上进行本地训练。
- 本地(GPU) 预览
使用 GPU 在计算机上本地训练。
- Azure** 预览
横向扩展到云并在 Azure 中训练。

Azure 机器学习工作区
[什么是 Azure ML 试验?](#)

[设置工作区](#)

选择 Azure



Demo

方案

环境

数据

训练

评估

使用

后续步骤

选择一个方案

使用你的数据进行训练

以下方案使用自动化 ML 来训练数据并选择最适合该数据的模型。
详细了解如何在 Model Builder 中使用自己的数据进行训练。


数据分类
将表数据分为 2 个以上的类别，
例如预测评论中的情绪是积极的还是消极的。
本地


值预测
通过数据预测数值(回归)，例如根据
大小、位置等特征预测房价
本地


图像分类
将图像分为 2 个以上的类别，例如
预测某张图像是狗还是猫。
Azure 本地


建议
为特定用户生成建议
建议的产品。
本地


反馈





Thank you!

