

Python for Good

»»» PyCon China 2022

基于Python的深度学习框架设计与实现

主讲人：刘凡平



- 一、背景
- 二、原理：深度学习框架的一般性结构
- 三、设计
- 四、应用案例
- 五、思考

深度学习框架是包含深度学习模型设计、训练和验证的一套标准接口、特性库和工具包，集成深度学习的算法封装、数据调用以及计算资源的使用，同时面向开发者提供了开发界面和高效的执行平台，是算法工程师的必备工具之一。



美国互联网对AI底层技术战略性投入力度较大，但中国的AI产业主要受需求拉动，大多数人工智能公司布局应用层。

一、背景：深度学习框架的演进

深度学习框架的演进

萌芽阶段

- 时间范围：2000年-2012年左右
- 使用特点
 - 1、API复杂；
 - 2、手写神经网络结构；
 - 3、无GPU算力；
- 应用情况：受限于算力不足，神经网络技术影响力相对有限，更多以机器学习工具的形式产生。
- 示例框架：OpenNN、Torch

发展阶段

- 时间范围：2012年左右-2016年左右
- 使用特点
 - 1、生态友好；
 - 2、支持GPU以及分布式计算；
 - 3、性能优化、支持扩展等；
- 应用情况：使用效果高于之前传统机器学习水平，融合CNN、RNN等经典模型结构
- 示例框架：Caffe、Chainer、Theano等

深化阶段

- 时间范围：2020年-至今
- 使用特点
 - 1、全场景支持；
 - 2、超大规模AI；
 - 3、安全可信等；
- 应用情况：随着人工智能的进一步发展，新的趋势不断涌现。要求 AI 框架最大化的实现编译优化，更好地利用算力、调动算力，充分发挥硬件资源的潜力。
- 示例：华为推出昇思 MindSpore、旷视推出天元 MegEngine等

稳定阶段

- 时间范围：2016年左右-2020年
- 使用特点
 - 1、编译层优化；
 - 2、多场景、多任务支持；
 - 3、丰富的开发套件；
- 应用情况：在计算机视觉和自然语言处理的应用效果得到极大的提升，经过激烈的竞争后，最终形成了TensorFlow 和PyTorch两大阵营
- 示例框架：PyTorch、TensorFlow、MXNet、PaddlePaddle等

深度学习框架重要性

1、是整个人工智能技术体系的核心

对下能够屏蔽底层差异并提供良好的执行性能，对上支撑 AI 应用算法模型搭建，提供算法工程化实现的标准环境。

2、是算法落地的基础技术工具

承担着技术生态中基础环节，是学术创新与产业商业化的重要载体，助力人工智能由理论走入实践，快速进入场景化应用。

3、是未来智能经济时代的操作系统

智能经济时代的硬件计算已经显示出从串行迁移到并行计算的趋势。AI框架能够促进生态圈关联及外围的芯片、系统、软硬件平台等产业发展，从而促进人工智能核心生态圈的建设。

二、原理：深度学习框架结构

面向应用服务提供解决方案或一般性方法。

生态层

经典套件库
分词/图像分类/...

经典模型库
Bert/GNN/...

AI+科学计算
生物制药/物理/...

社区

文档

提供模型生命周期中
可配置的各类功能组件。

组件层

并行及优化组件

自动并行控制

高阶优化器

...

科学计算组件

数值计算

逻辑计算

...

安全可信组件

模型可解释性

模型安全

...

工具组件

训练可视化

调试器

...

实现框架最基础、最核心的功能，帮助开发者屏蔽底层硬件技术细节。

基础层

程序接口

标准API接口

不同语言SDK

...

编译优化

图算融合

计算图标识方法

内存优化

自动微分

分布式并行

动静转化

模型轻量化

...

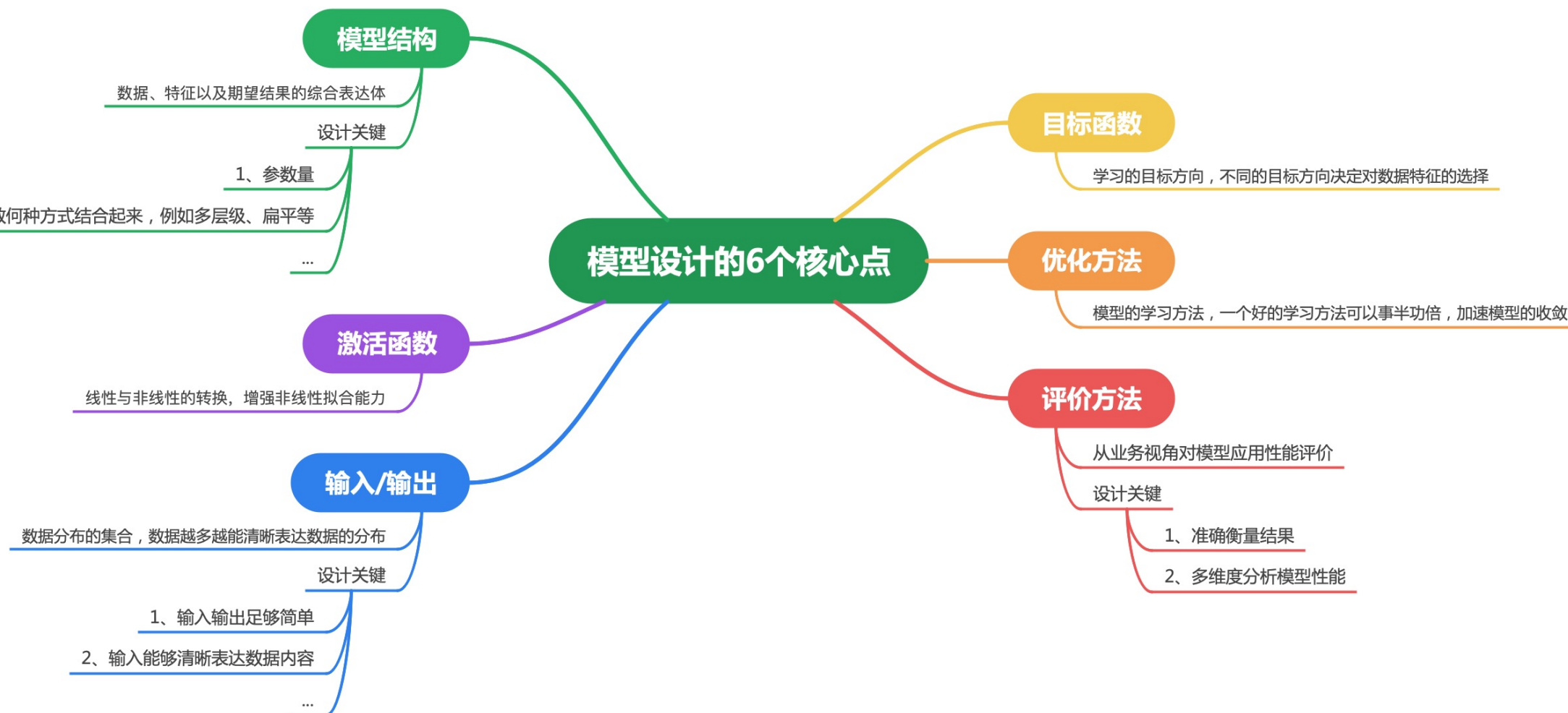
计算基础

CPU/GPU

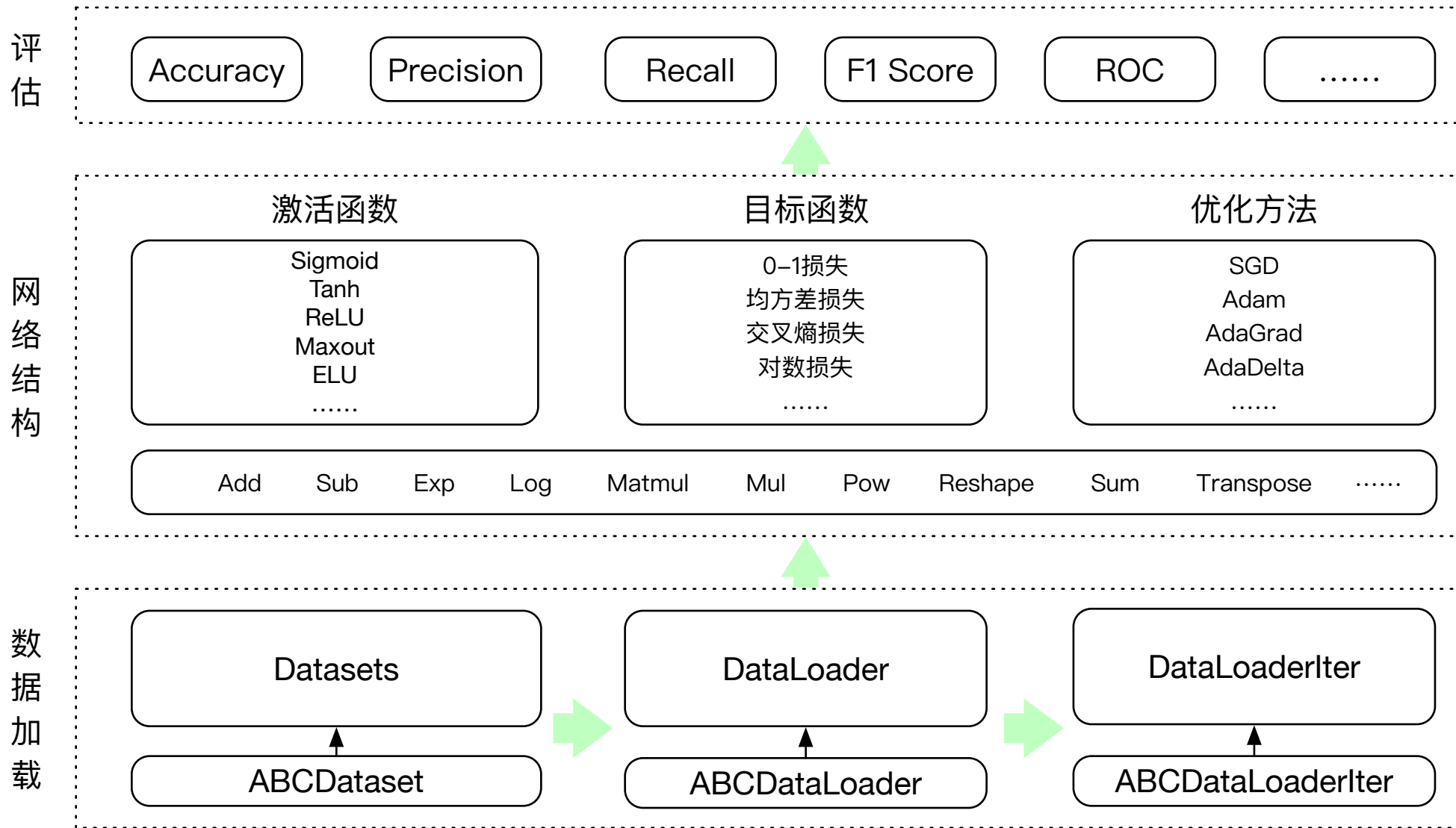
通信协议

...

从模型的设计者角度思考，一个模型设计的最小使用内容。



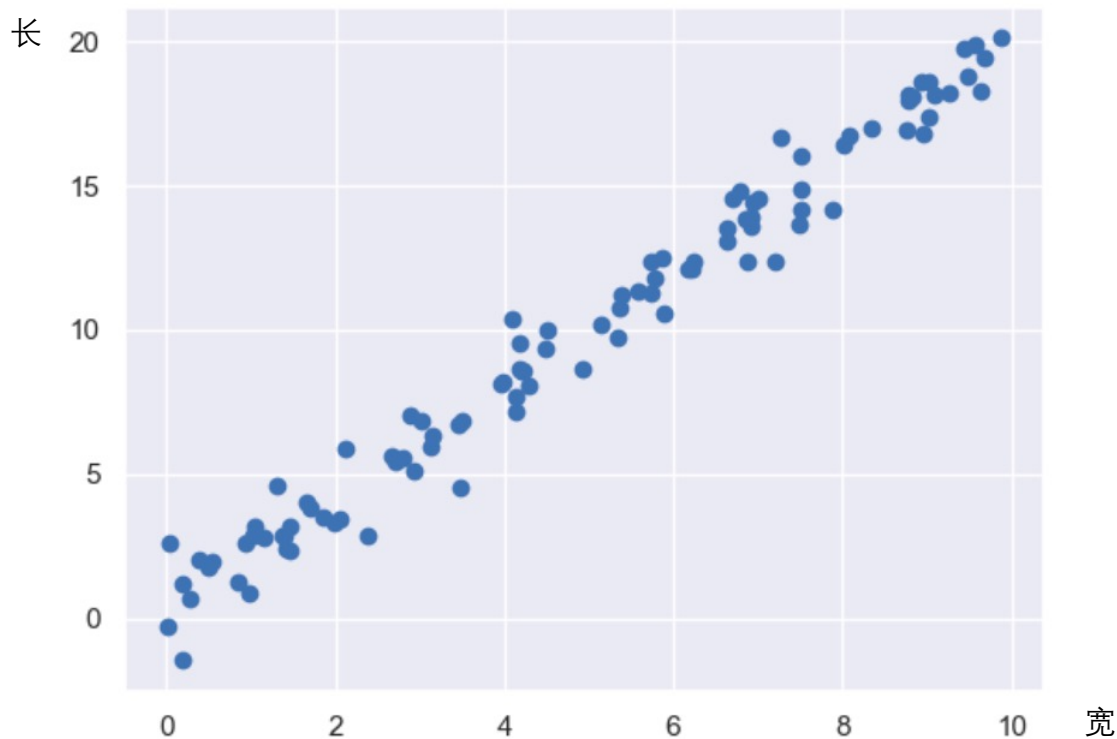
三、设计：最小MVP深度学习框架的层次逻辑



1、定义问题

已知某类工业零件不同长与宽的产品数据集，求长与宽的关系。

2、宽与高的数据关系示意图：



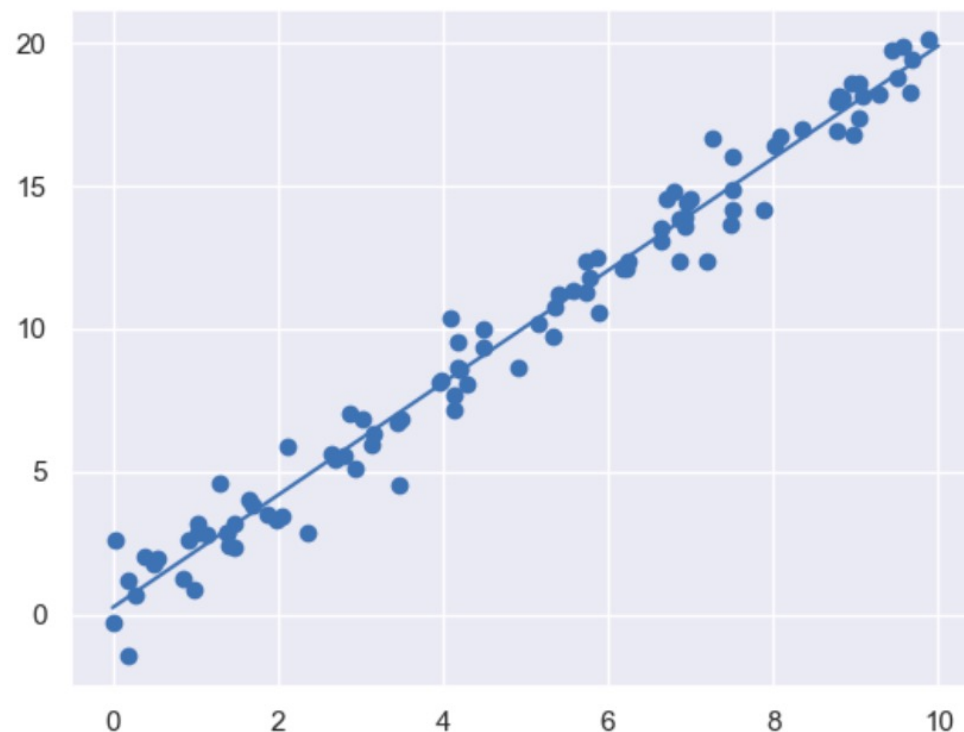
四、应用：简单回归问题的实现（二）

模型结构：

```
class SampleModel(nn.Module):
```

```
    def __init__(self):  
        super(SampleModel, self).__init__()  
        self.line_layer = nn.Linear(1, 1)
```

```
    def forward(self, x: nn.Tensor) -> nn.Tensor:  
        out = self.line_layer(x)  
        return out
```

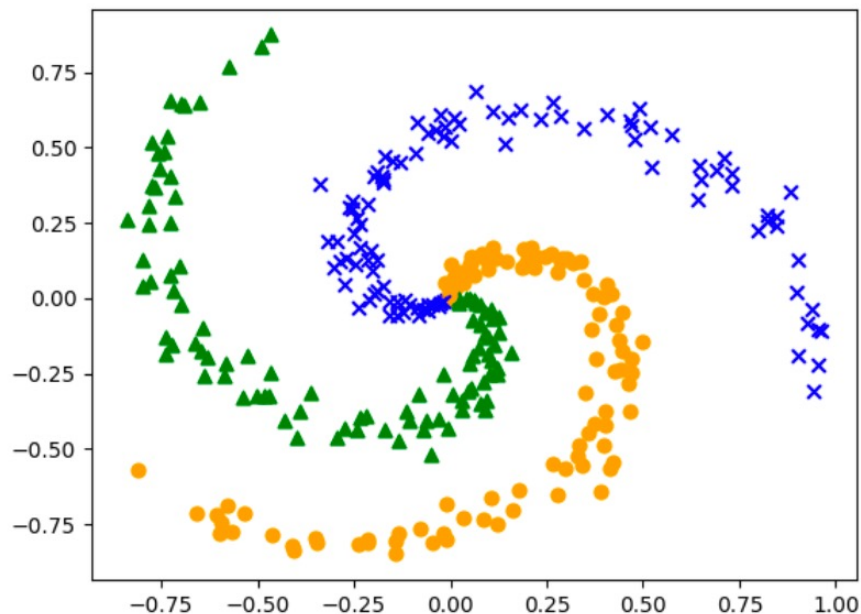


线性回归后的结果

1、定义问题

100个二维数据点，一共分为3个类别，分别识别出他们的分类信息。

2、示例图

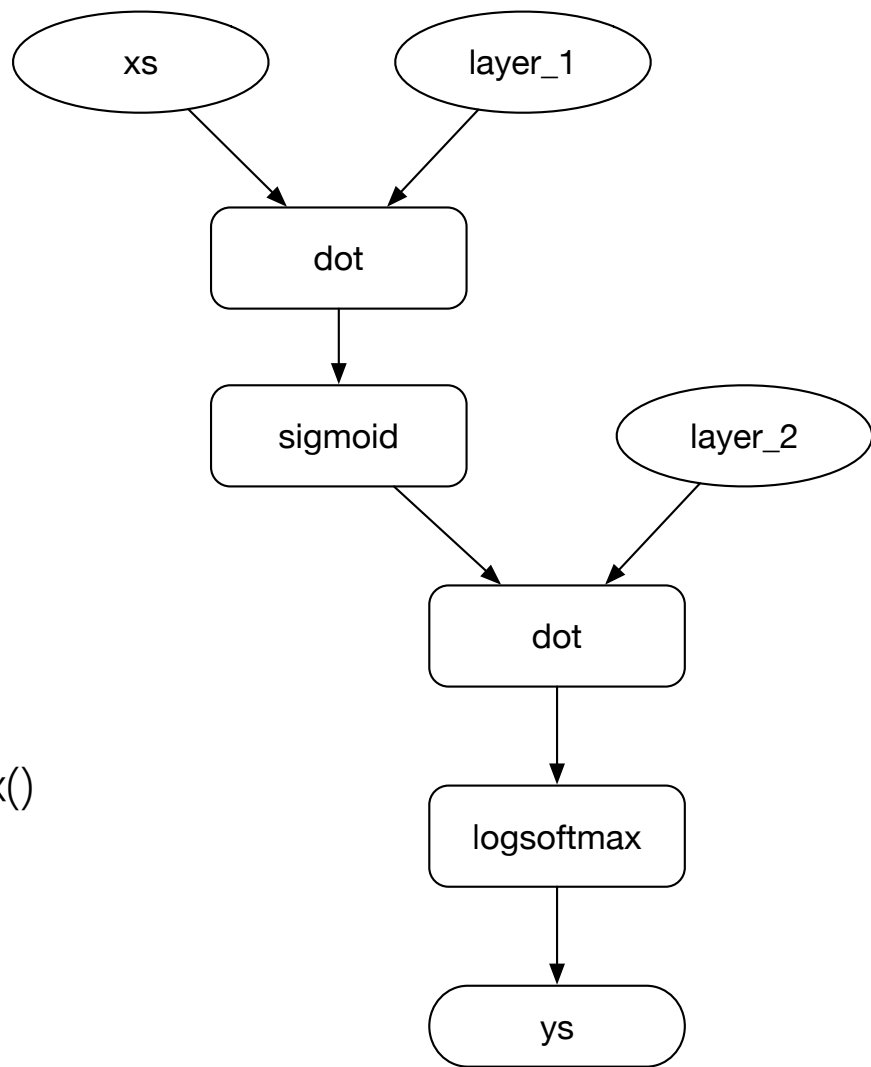


左侧为测试数据的样例（训练数据的分布与此类似），目前已经通过三种数据颜色和标识标注了他们所属的类别，要求通过模型分辨出划分出他们的类别。

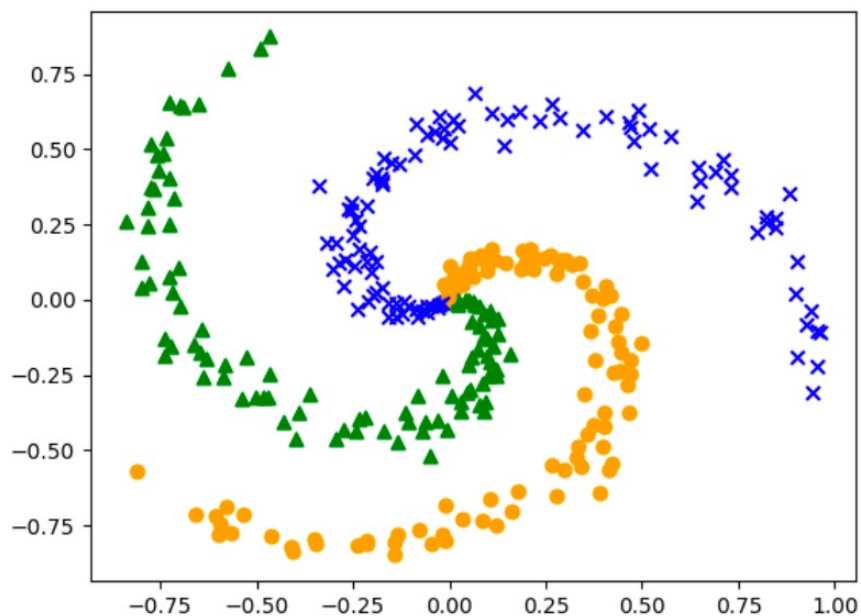
四、应用：简单分类问题的实现（二）

模型结构：

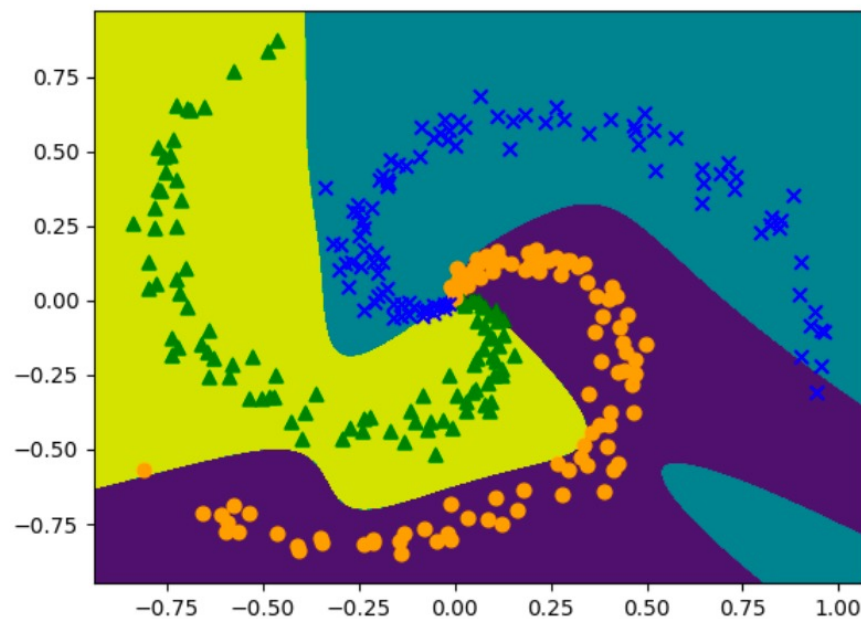
```
class SampleModel(nn.Module):  
  
    def __init__(self, in_size, hidden_size, out_size):  
        super().__init__()  
        self.layer_1 = nn.Tensor.uniform(in_size, hidden_size)  
        self.layer_2 = nn.Tensor.uniform(hidden_size, out_size)  
  
    def forward(self, xs):  
        # xs为原始的批量数据集合。  
        return xs.dot(self.layer_1).sigmoid().dot(self.layer_2).logsoftmax()
```



训练10个epoch后的效果对比图：



测试数据分布



预测后分类区域图

■ 为什么要设计一个深度学习框架？

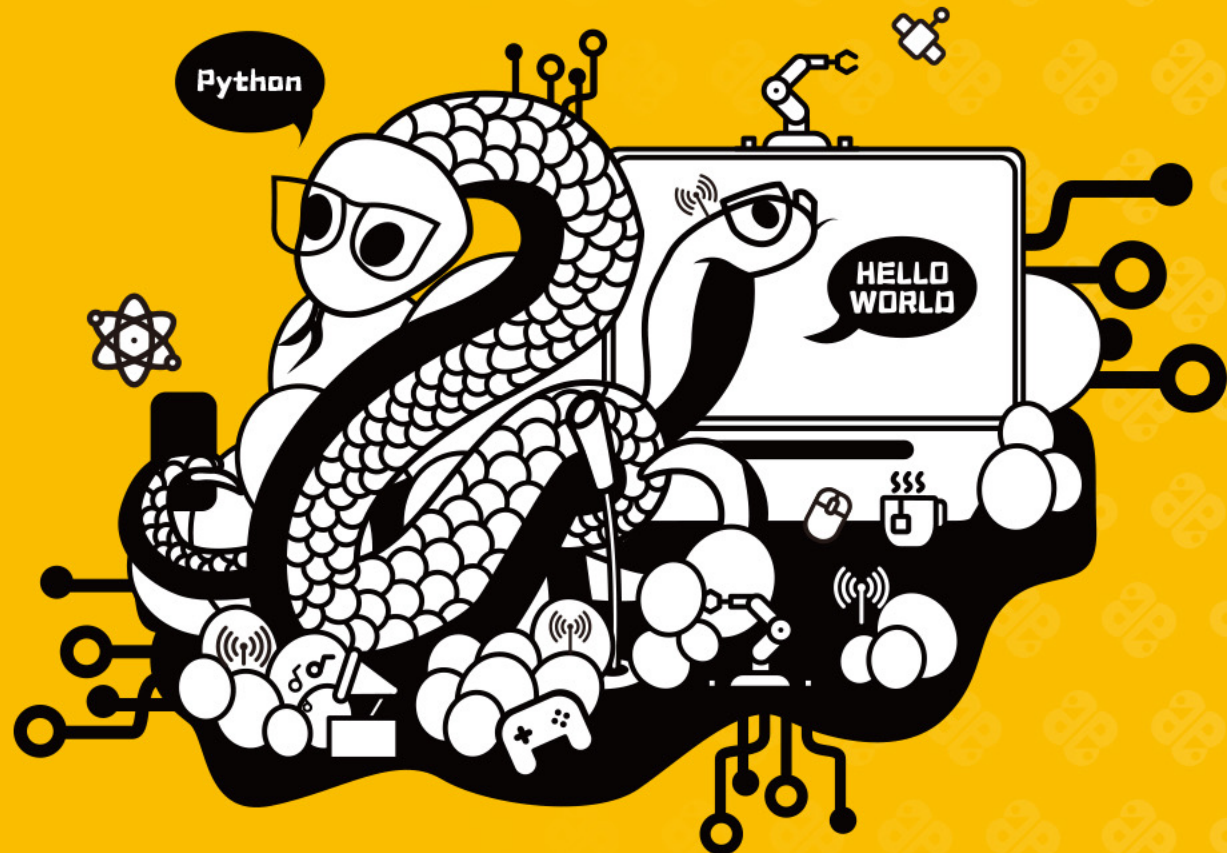
切勿以造轮子的初衷去设计深度学习框架，一切均需**围绕业务**进行。脱离业务的技术体系价值不大。

■ 是否存在完美的深度学习框架？

一切以**落地场景**为根基，满足业务使用即可，不要过度设计，过度设计将会导致框架越来越复杂、臃肿。

■ 实现的深度学习框架与目前主流开源的结果计算结果不一致怎么办？

一方面深入原理，在掌握**系统理论基础**后去实现；另一方面每一个算法的实现细节都会不同，注意实现**细节**。



感谢！



微信扫一扫，让我们成为朋友