

# 人工智能实验指导书

实验 2-深度学习实现花卉识别

2022春



# 目录

1、	实验目的	3
2、	实验内容	3
3,	实验原理	4
4、	本地基于不同框架实现花卉识别	5
	4.1 基于 TensorFlow 框架的花卉识别	5
	4.2 基于 MindSpore 框架的花卉识别	6
	4.3 基于 PyTorch 框架的花卉识别	7
	4.4 本地计算资源: 高性能云服务中心	
5、	云端 ModelArts 实现花卉识别	8
	5.1 ModelArts 介绍	8
	5.2 对象存储 OBS	9
	5.3 ModelArts 实现花卉识别	9
	5.3.1 使用预置算法实现	
	5.3.2 自定义算法实现	10
	5.3.3 代金券的获取与使用	23
6、	实验结果提交	23



# 1、实验目的

- (1) 加深对神经网络相关知识的理解,如全连接神经网络、卷积神经网络等, 熟悉其工作原理和实现。
- (2) 熟悉使用 TensorFlow、PyTorch、MindSpore 三种常用的深度学习框架,掌握深度学习开发环境和方法,了解不同框架的优缺点,能独立使用深度学习框架实现自定义的神经网络。
- (3) 了解产业趋势,掌握国产一站式 AI 开发平台 ModelArts 实现深度学习的一般流程,加深对国产深度学习框架的了解。

# 2、实验内容

与传统图像分类方法不同,卷积神经网络无需人工提取特征,可以根据输入图像,自动学习包含丰富语义信息的特征,得到更为全面的图像特征描述,可以很好地表达图像不同类别的信息。

本实验<mark>以小组</mark>形式完成(组队同实验一)。要求使用课程介绍的神经网络的知识,基于给定的数据集实现花卉识别。具体内容如下:

- (1) 在本地分别使用 TensorFlow、MindSpore、PyTorch 训练深度学习模型实现花卉识别,包括但不限于课程介绍的各种模型。CPU 或 GPU 平台不做限制,操作系统不做限制,框架版本不做限制,开发语言不做限制(主流是 Python);
- (2)在完成(1)的基础上,<mark>将本地的实现移植到云端 ModelArts 平台</mark>,即在 ModelArts 平台分别使用 TensorFlow、MindSpore、PyTorch 实现模型的训练,训练后的模型可下载到本地进行推理测试或者部署为线上服务实现在线预测图片。

注意: 不能使用 model zoo 等定义好的模型或者其他预训练好的模型,要求必须自己一层层实现模型的定义。可以自行探索预训练模型 fine-tune 的效果,在实验报告或者答辩中可以将自定义的模型与其进行对比。模型在测试集上的精度非唯一评分标准,更注重模型设计、理解、实现。

解压实验包,在"花卉图像识别"目录可以看到如下子目录:

- flower photos
- mindspore
- pytorch
- tensorflow
- TestImages
- readMe.md

flower photos 是训练集数据,有6种图片,每种图片的数量不等。



TestImages 有 6 张测试图片,每个类别一张。

Tensorflow 文件夹中,lab2\_flower\_classify.ipynb 以记事本的形式,详细说明了数据处理、模型训练、推理预测等过程,需要补充完成模型定义等核心代码;lab2\_flower\_classify.py 是对应 python 代码,需要补充的代码以 Todo 的形式做了标注;lab2\_flower\_classify\_tf\_ModelArts 是 ModelArts 部署参考代码。

pytorch 和 mindspore 文件夹分别提供了在 ModelArts 进行在线部署的参考代码。

训练数据集包含 6 个类别的花卉图片,分别存在 6 个文件夹下,每个类别的图片数量和图片大小都不等。允许对训练集进行各种预处理,也可以另外找图片扩充训练集,但不可将测试集的 6 张图片用做训练,需要保证测试评估用的图片是没有参与过训练的。

- bee balm
- blackberry\_lily
- blanket flower
- bougainvillea
- bromelia
- foxglove

类别	数量		
Bee balm(蜂香薄荷)	66		
Blackberry lily(黑莓百合	48		
花)			
Blanket flower(天人菊)	49		
Bougainvillea(叶子花)	128		
Bromelia (凤梨花)	63		
Foxglove (毛地黄)	162		

对于有兴趣探索的同学,可以了解下开源数据集 oxford\_flowers102 (https://www.robots.ox.ac.uk/~vgg/data/flowers/102/)。

# 3、实验原理

该实验可以划分为数据处理、模型构建、模型评估与测试三个主要步骤。其中数据处理包括图像预处理、数据集划分两个部分;模型构建主要包括模型定义、模型训练以及模型部署三个部分;模型评估与测试主要包括读取花卉图像、运行模型推理进行图像特征提取,输出模型识别结果,评估模型质量。

因实验所用的开源环境官方会不定期更新,小版本众多,以最新的官方资料为准。同时因篇幅限制,指导书给出了参考资料,不再对步骤及配置做详细说明。



# 4、本地基于不同框架实现花卉识别

### 4.1 基于 TensorFlow 框架的花卉识别

TensorFlow 是谷歌于 2015 年开源的端到端深度学习框架,源自 Google Brain 内部孵化 DistBelief 项目,在工业界应用广泛。有 1.x 和 2.x 两个大版本,两个版本接口区别比较大,1.x 版本接口较混乱,建议使用 2.x 版本,具体安装、api 介绍、使用请参考 TensorFlow 官方教程: https://tensorflow.google.cn/

为了将主要精力集中在模型设计、超参数调整等核心内容,本实验提供基于TensorFlow2.x 版本的框架代码,只需在此基础上自行完成模型设计、模型实现等步骤,然后进行模型训练和测试,鼓励有兴趣的同学不使用参考代码从零实现。指导书只给出主要要求说明,详细代码说明请查看 lab2\_flower\_classify.ipynb 文件。lab2\_flower\_classify.ipynb 文件最好使用 jupyter notebook 打开。

jupyter 的安装方式参考 https://jupyter.org/install; 也可以使用"高性能云计算服务中心"平台的"Jupyterlab 1.1"打开,详见 4.4 节;也可以使用 ModelArts->开发环境->Notebook 打开。

打开后如下图,可以直接运行其中的代码。lab2\_flower\_classify.py 是对应的Python 代码文件。



同学们定义模型,训练完成后,本地预测效果如下图所示:





### 4.2 基于 MindSpore 框架的花卉识别

MindSpore (昇思) 是国内华为于 2019 年推出的最佳匹配昇腾 AI 处理器算力的全场景深度学习框架,2020 年正式开源,支持端、边缘、云全场景的计算框架,为数据科学家和算法工程师提供设计友好、运行高效的开发体验,推动人工智能软硬件应用生态繁荣发展。目前 MindSpore 支持在 EulerOS、Ubuntu、Windows系统上安装,但是在 Windows 上只支持 CPU,Ubuntu 上同时支持 CPU 和 GPU、Ascend910,EulerOS 上只支持 Ascend910。

虽然市面上的 AI 框架众多,但 AI 计算框架发展还远未收敛,例如面向自动 微分与张量计算的 AI 即时编译加速技术、面向超大规模神经网络的自动并行技术。华为晟腾 AI 全栈及 MindSpore 所处的位置如下图,MindSpore 框架的优势之一在于更好地适配底层自研 AI 芯片。



在 TensorFlow 实现花卉识别的基础上,按照 MindSpore 的使用方式,替换对应的 api,或者基于开源的 MindSpore 图像分类代码,进行修改实现花卉识别。 具体使用和实现不做说明,可参考以下资料。



Mindspore 官网: https://www.mindspore.cn/

MindSpore 安装指南: https://www.mindspore.cn/install

MindSpore 教程: https://www.mindspore.cn/tutorials/zh-CN/master/index.html

MindSpore 实现花卉分类教程:

https://gitee.com/mindspore/course/blob/master/flowers\_classification/flowers

\_classification.ipynb

## 4.3 基于 PyTorch 框架的花卉识别

PyTorch 由 Facebook 人工智能研究院于 2017 年开源的深度学习框架,对于有 Python 编程基础,对 Numpy 熟悉的人,上手非常快,社区资源多,在学术界广泛使用。

安装使用请参考: https://pytorch.org/get-started/locally/。

具体实现请阅读官方手册或开源代码完成

https://pytorch.apachecn.org/#/docs/1.7/06.

对于想深入学习的,推荐《动手学深度学习-pytorch 版本》https://zh.d2l.ai/index.html及配套视频。

### 4.4 本地计算资源: 高性能云服务中心

为了更好的满足实验教学对计算资源的需要,实验与创新实践中心建设了"高性能计算云服务中心"。本地训练模型推荐使用"哈尔滨工业大学(深圳)高性能计算云服务中心"提供的 CPU 或 GPU 资源进行训练,平台地址为 http://hpc.hitsz.edu.cn/,使用统一认证登录,具体使用说明请参考 http://hpc.hitsz.edu.cn/help/。

因平台资源有限,无法像华为云等公有云平台提供无限资源,为了高效利用平台资源,避免部分同学占着资源不释放导致其他同学无法分配到资源,平台会对使用到的 CPU、GPU、存储等资源进行计费。每个账号有默认金额,足以满足实验要求,实验过程请合理使用集群资源,尽量少的使用虚拟机的方式,更多的使用 slurm 集群共享模式(pytorch on slurm 教程https://wiki.hitsz.org/hpc-doc/pytorch/),会使得计算资源的利用更高效。





# 5、云端 ModelArts 实现花卉识别

### 5.1 ModelArts 介绍

ModelArts 是云端面向 AI 开发者的一站式开发平台,提供海量数据预处理及半自动化标注、大规模分布式训练、自动化模型生成及端-边-云模型按需部署能力,帮助用户快速创建和部署模型,管理全周期 AI 工作流。



"一站式"是指 AI 开发的各个环节,包括数据处理、算法开发、模型训练、模型部署都可以在 ModelArts 上完成。从技术上看,ModelArts 底层支持各种异构计算资源,开发者可以根据需要灵活选择使用,而不需要关心底层的技术。同



时,ModelArts 支持 Tensorflow、PyTorch、MXNet、MindSpore 等主流开源的 AI 开发框架,也支持开发者使用自研的算法框架。



通过 ModelArts 技术结合花卉识别场景的实践,掌握 ModelArts 开发流程,了解 OBS 和 IAM 的基本应用;了解人工智能的应用,通过实践提升 ModelArts 开发的能力。使用 ModelArts 需要在华为云注册,参考《华为账号注册和华为云登录指南》进行账号注册与实名认证。

### 5.2 对象存储 OBS

不同于本地训练数据可以直接通过文件系统保存在磁盘,在 ModelArts 上实现模型训练,数据的存储方式一般使用对象存储。

华为的<u>对象存储服务</u>(Object Storage Service,OBS)是一个基于对象的海量存储服务,为客户提供海量、安全、高可靠、低成本的数据存储能力。对象存储是一类重要的存储方式,不同的云厂家有不同的产品,比如亚马逊的 S3、阿里云的 OSS。无论是哪家的产品,它们提供的服务是一样的,区别在于收费、性能、使用方式等。

OBS 系统和单个桶都没有总数据容量和对象/文件数量的限制,为用户提供了超大存储容量的能力,适合存放任意类型的文件。OBS 是一项面向 Internet 访问的服务,提供了基于 HTTP/HTTPS 协议的 Web 服务接口。这也限制了其访问方式不能像访问本地文件一样便捷。OBS 不支持编辑,如果要修改文件只能重新上传替换之前的文件。

ModelArts 需要用到 OBS 存储数据集、保存模型,在进行模型训练前先了解下,也可以在 ModelArts 实践过程中再做了解。

OBS 官方教程: https://support.huaweicloud.com/obs/index.html

### 5.3 ModelArts 实现花卉识别

ModelArts 官方教程: https://support.huaweicloud.com/ModelArts/index.html ModelArts 支持使用预置算法、自定义算法和常用框架训练深度学习模型,



不同模式适用于不同开发对象和场景。我们需要在本地实现花卉识别的基础上,对代码进行适当改造,移植到 ModelArts 平台利用云端资源进行训练,并且可以直接部署成在线服务。在线服务效果如下图所示,能够上传图片并成功输出结果:



### 5.3.1 使用预置算法实现

ModelArts 内置了很多现成算法,只需上传数据集,给数据打上标签,就能自动训练、一键部署,大大降低了人工智能的门槛。鼓励大家体验,本实验不做要求,具体过程参考以下教程或自行在官网查找资料。

使用 AI Gallery 的订阅算法实现花卉识别

 $https://support.huaweicloud.com/bestpractice-ModelArts/ModelArts\_10\_0025. \\ html$ 

### 5.3.2 自定义算法实现

跟本地用 TensorFlow 等框架实现模型训练过程一致,需要自己写训练代码、推理代码,关联 OBS 内存储的数据集进行训练。具体过程参考以下教程或自行在官网查找,指导书只对部分配置做了说明。

使用自定义算法构建模型 (手写数字识别)

https://support.huaweicloud.com/bestpractice-modelarts/modelarts\_10\_0080.html

自定义训练算法的开发:

https://support.huaweicloud.com/engineers-modelarts/modelarts 23 0240.html

#### 1. TensorFlow 框架的自定义训练和在线部署参考

以下以TensorFlow 为例做简单说明。

#### (1) 修改代码以便迁移到云平台

可以参考 <u>tensorflow</u> 目录下的 lab2\_flower\_classify\_tf\_modelarts.py 文件。训练代码在本地 TensorFlow 训练的代码基础上进行两处修改:



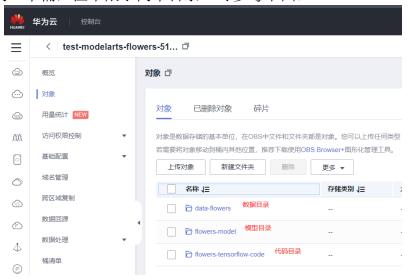
1) 训练集和模型保存路径按以下方式获取(注意这里有 train\_url 和 data url, 下面配置算法的时候会用到):

2) 使用 model.save 接口保存模型:

```
#输出模型的结构和参数量
model.summary()
model.save(model_path) <u>#保存模型</u>
```

#### (2) 代码和数据上传 OBS

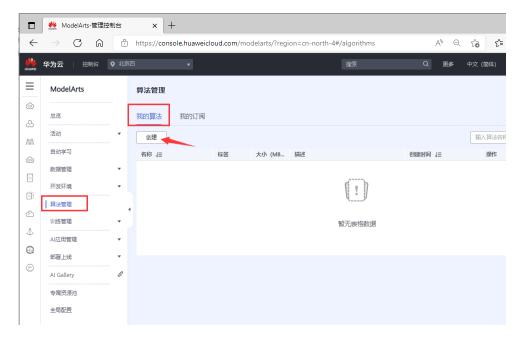
修改完代码后上传训练代码和数据集到 OBS 存储,训练代码和数据集需要放在同一个桶,但不限于同个目录。可参考下图:



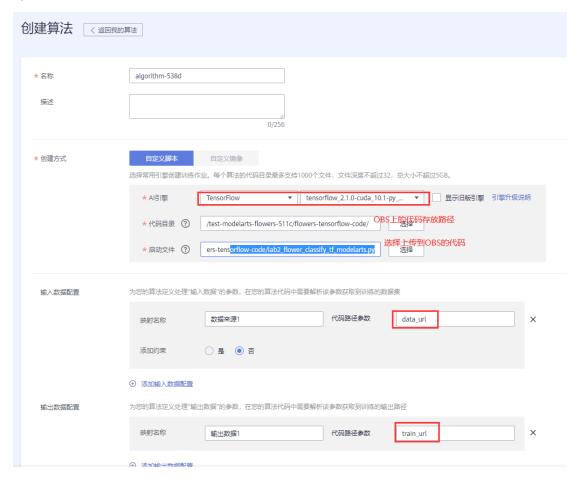
#### (3) 创建算法

1) 在 ModelArts 管理控制台,进入"算法管理>我的算法"页面,单击左上角的"创建":





2) 在创建算法页面,请参考下图填写相关信息:



创建算法参考配置如下,添加 data\_url 和 train\_url 这两个配置,这两个变量对应的具体路径在创建训练任务时根据数据和模型在 OBS 存储的目录指定。

3) 确认无误后单击"提交",算法创建成功:



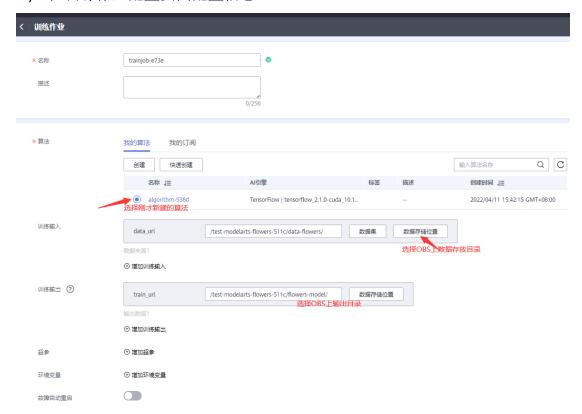


#### (4) 训练模型

1) 在 ModelArts 管理控制台,进入"训练管理 > 训练作业(New)"页面,单击左上角的"创建训练作业":



2) 在训练作业配置页面配置信息:





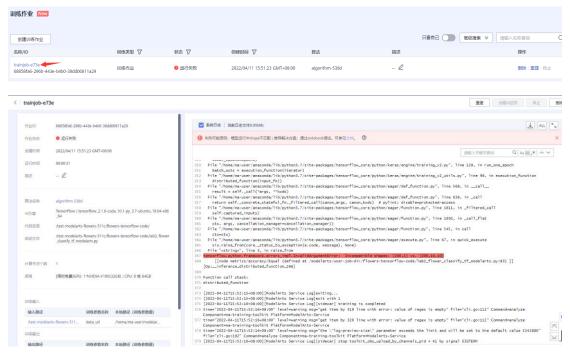


3) 确认无误后点"提交":



可以看到状态是"运行中"。

如果训练状态变为"运行失败"也可以通过查看训练日志找到问题:



遇到问题需要修改代码重新上传 OBS,再把训练作业"重建"一下。

等待一段时间, 当训练作业状态变为"已完成"时, 即完成了模型训练过程。



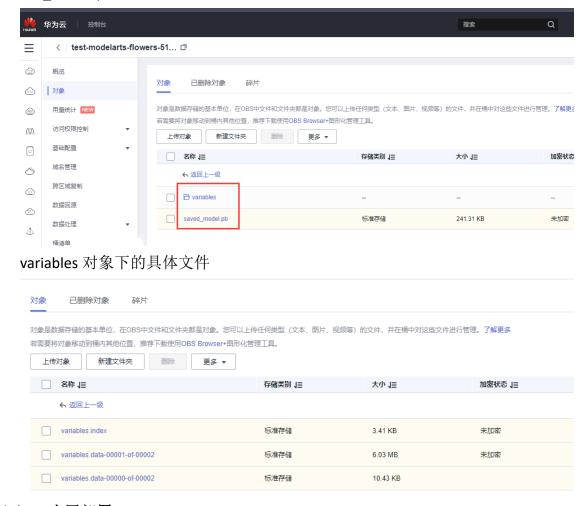


#### 这期间我们可以进入训练作业查看日志:



#### (5) 查看训练结果

训练完之后会在配置的输出路径(train\_url)上生成模型文件saved\_model.pb 和数据文件 variables 目录:



#### (6) 应用部署

应用部署在线服务较复杂,部署过程比较耗时,调试也非常不方便。如果部署不成功,只能修改代码添加 print 语句,打印关键信息,再重新上传修改后的



代码到 OBS,再重新建 AI 应用(虽然 OBS 存储的文件已经更新了,但原有的 AI 应用的镜像用的旧的数据,要重新构建镜像),部署在线服务,然后看日志判断可能出错的地方。考虑到以上困难,实验对在线部署不做要求,建议将 ModelArts上训练好的模型下载到本地进行评估测试。

#### 下面是部署在线服务的步骤,供参考:

从训练作业导入的推理代码部署需要遵从模型包规范:

https://support.huaweicloud.com/engineers-modelarts/modelarts\_23\_0091.html。 即推理代码必须跟训练代码在同一个目录(如下图),且推理代码文件必须命名为 customize service.py,再根据请求和返回参数修改配置文件 config.json。



模型配置文件 config.json 编写说明

https://support.huaweicloud.com/engineers-modelarts/modelarts\_23\_0092.ht

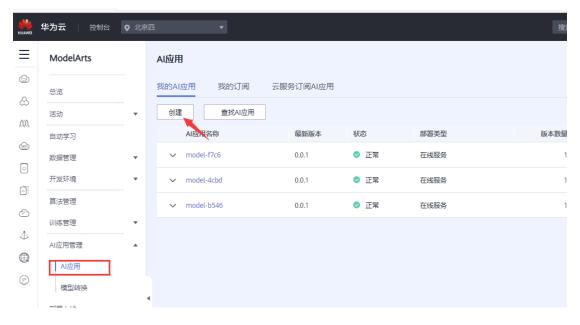
ml

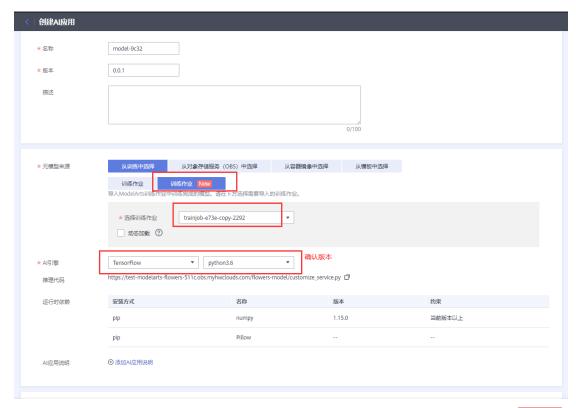
TensorFlow 2.1 自定义保存模型加载与推理

https://support.huaweicloud.com/engineers-modelarts/modelarts\_23\_0301.ht ml

回到 ModelArts 中准备创建 AI 应用:







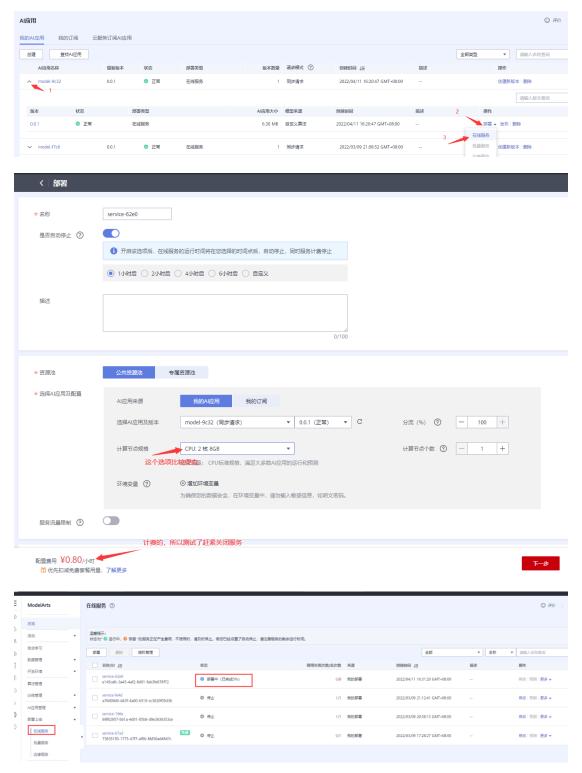
当状态为"正常",表示 AI 应用创建成功:

免费





#### 单击操作列"部署>在线服务",将模型部署为在线服务:

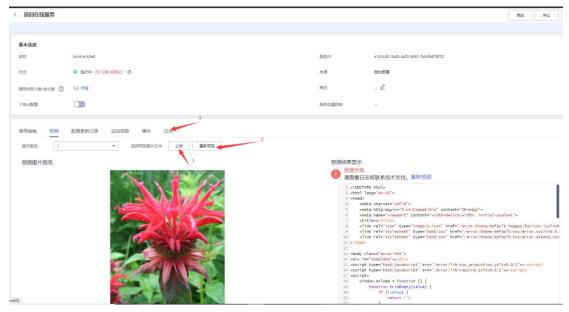


等待部署成功, 状态变成"运行中":





#### 点"预测"进入预测界面:



#### 查看日志:



#### 2. PyTorch 框架的自定义训练和在线部署参考

PyTorch 自定义脚本代码示例:

https://support.huaweicloud.com/engineers-modelarts/modelarts\_23\_0175.html。

训练代码在本地 TensorFlow 训练的代码基础上进行两处修改:

3) 训练集和模型保存路径按以下方式获取(注意这里有 train\_url 和 data url, 下面配置算法的时候会用到):



4) 使用 model.save 接口保存模型:

```
#输出模型的结构和参数量
model.summary()
model.save(model_path) #保存模型
```

对于 PyTorch 框架,如要在线部署,训练时必须采用 state\_dict 的保存方式: torch.save(net.state\_dict(), model\_path + "/flower\_mlp.pt") 只保存模型权重参数,不保存模型结构,格式为 pt。

下发的资料中,Pytorch 目录下有 2 部署在线推理要用到的文件:



训练的时候如果用的 PyTorch1.8 的环境,在线部署时 AI 应用的推荐配置如下:





使用 Python3.7 的环境,通过 pip 的方式安装 PyTorch1.8,不然可能会因为版本 差距过大在加载模型的时候出错。

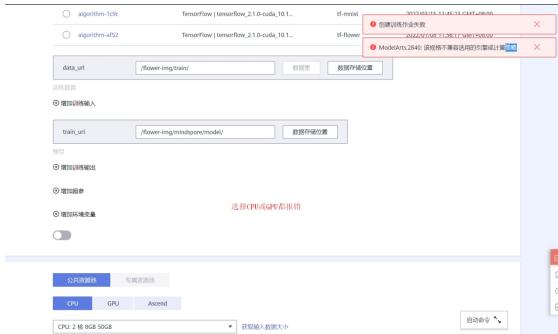


#### 3. MindSpore 框架的自定义训练和在线部署参考

MindSpore 在 ModelArts 上训练可以使用 CPU、GPU 或晟腾 910。实验推荐用 CPU 或 GPU,选择 AI 引擎:

MPI | mindspore\_1.3.0-cuda\_10.1-py\_3.7-ubuntu\_1804-x86\_64  $_{\circ}$ 

创建训练作业提交如果出现以下错误:



选择 GPU, 3200GB 存储的这个节点,如下图:



由于 MindSpore 在 ModelArts 上部署比较复杂,<mark>建议将训练后生成的模型下</mark> <mark>载到本地,加载后进行预测。</mark>

MindSpore 在 ModelArts 部署只支持晟腾 310 芯片,而晟腾 310 支持的模型格式比较特殊,所以部署较为复杂,需要在训练的时候先生成 onnx 格式的模型,再通过模型转换功能转成 om 格式,再进行部署。这部分内容官方文档也没做详细说明。参考以下

ARM-Ascend 模板:

https://support.huaweicloud.com/inference-modelarts/inference-modelarts-007 2.html#inference-modelarts-0072

图像分类 MindSpore 订阅算法:

https://developer.huaweicloud.com/develop/aigallery/algorithm/detail?id=6b4540 13-dab9-4028-8c7a-47375067202c



### 5.3.3 代金券的获取与使用

华为公司对本课程使用 ModelArts 资源提供了支持,将为每位同学发放华为云代金券。在实验开始前确保注册并实名认证华为云账号,助教将统一收集账号信息并申请代金券的发放,在实验课开始前及时查看账户是否有代金券,如无代金券及时上报给助教。



使用过程可在费用中心查看哪些服务进行了收费以及收费明细,如有则代金 券可以抵扣费用。如对扣费有疑问可联系华为云客服。



注意:华为云代金券请用于实验用到的 ModelArts 和 OBS 等产品,代金券金额足以保证完成实验,每人限发一张,个人使用其他产品产生的扣费自行承担!!使用过程中务必注意系统算出来的计费金额,尽可能选择低计费的模式,比如OBS 桶选择单 AZ,比如训练时能用单 GPU 卡完成的不要选择多 GPU 卡的节点。

计算资源一般会在任务结束后自动释放停止计费,但 OBS 里面的数据如果一直在会一直计费,在实验结束后请检查下存储,将模型等大文件进行删除避免一直计费。

# 6、实验结果提交

(1) 每位同学书写自己完成功能的实验报告,小组合并后提交一份完整的实



验报告(注意标注每部分的作者名);

- (2) 代码以小组为单位提交最终完整版。每种框架的实现分目录保存,不需要提交生成的模型结构和模型参数文件;
  - (3) 提交截止时间见作业提交系统: http://grader.tery.top:8000/#/courses