

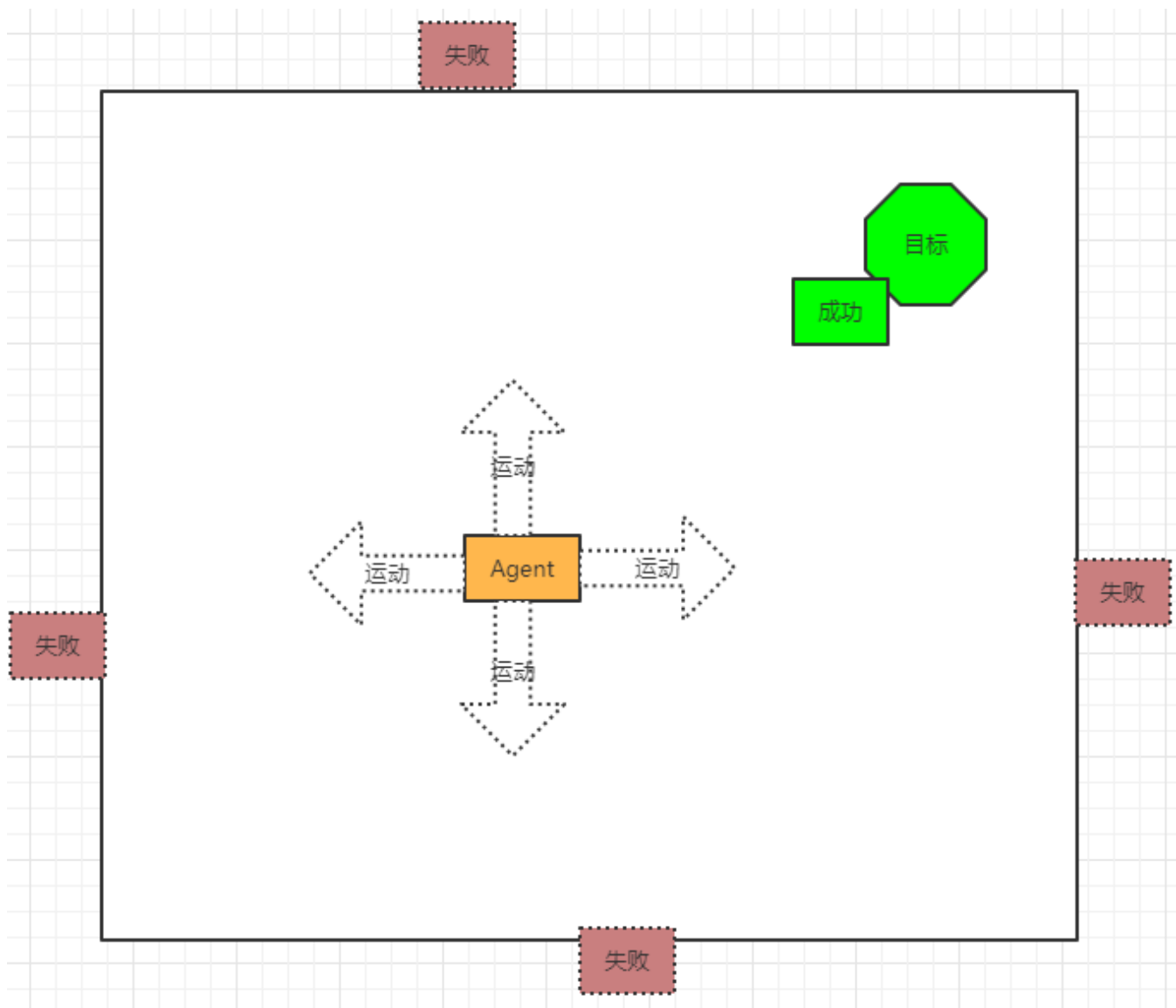
实战ml-angents：训练第一模型

一、简介

Unity Machine Learning Agents (ML-Agents) 是一款开源的 Unity 插件，使得我们得以在游戏环境和模拟环境中训练智能 agent。您可以使用 reinforcement learning（强化学习）、imitation learning（模仿学习）、neuroevolution（神经进化）或其他机器学习方法，通过简单易用的 Python API 进行控制，对 Agent 进行训练。另外还提供最先进算法的实现方式（基于 TensorFlow），让游戏开发者和业余爱好者能够轻松地训练用于 2D、3D 和 VR/AR 游戏的智能 agent。这些经过训练的 agent 可用于多种目的，包括控制 NPC 行为（采用各种设置，例如多个 agent 和对抗）、对游戏内部版本进行自动化测试、以及评估不同游戏设计决策的预发布版本。ML-Agents 对于游戏开发者和 AI 研究人员双方都有利，因为它提供了一个集中的平台，使得我们得以在 Unity 的丰富环境中测试 AI 的最新进展，并使结果为更多的研究者和游戏开发者所用。

之前我们已经介绍过如何搭建环境、如何运行官方给出的 demo（[文章地址](#)），这次我们需要自己动手搭建一个训练环境，并且在这个环境中训练出能移动到正确位置的智能 Agent。

二、设计拆解



我们需要设计模型，使得一个能沿着X,Z移动的Agent能正确地移动到目标点的位置。

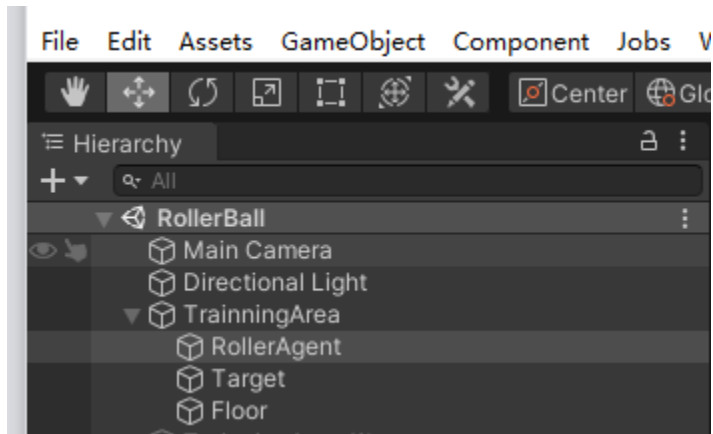
成功条件：离目标位置 $<1.42f$

失败判定：超出范围

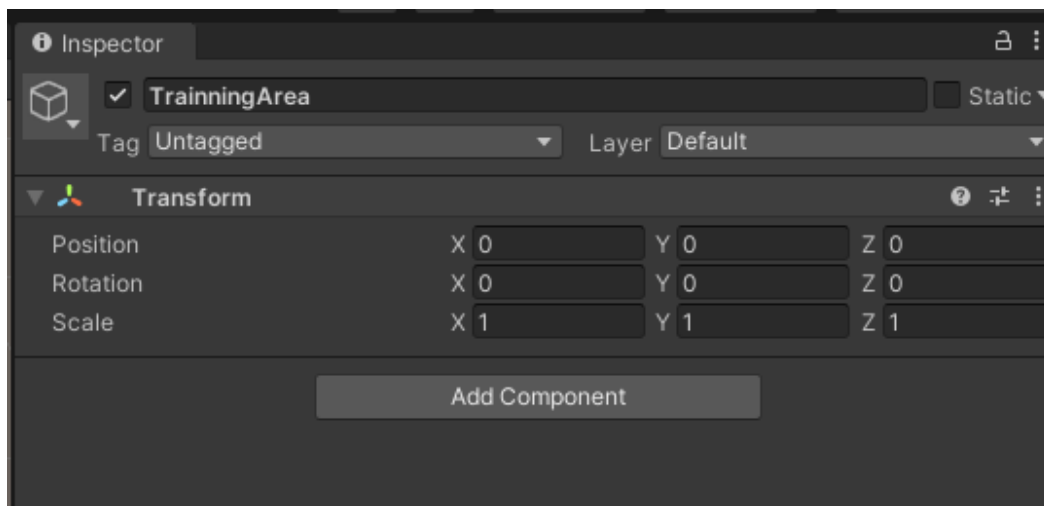
三、场景搭建

打开unity3d，新建场景RollerBall

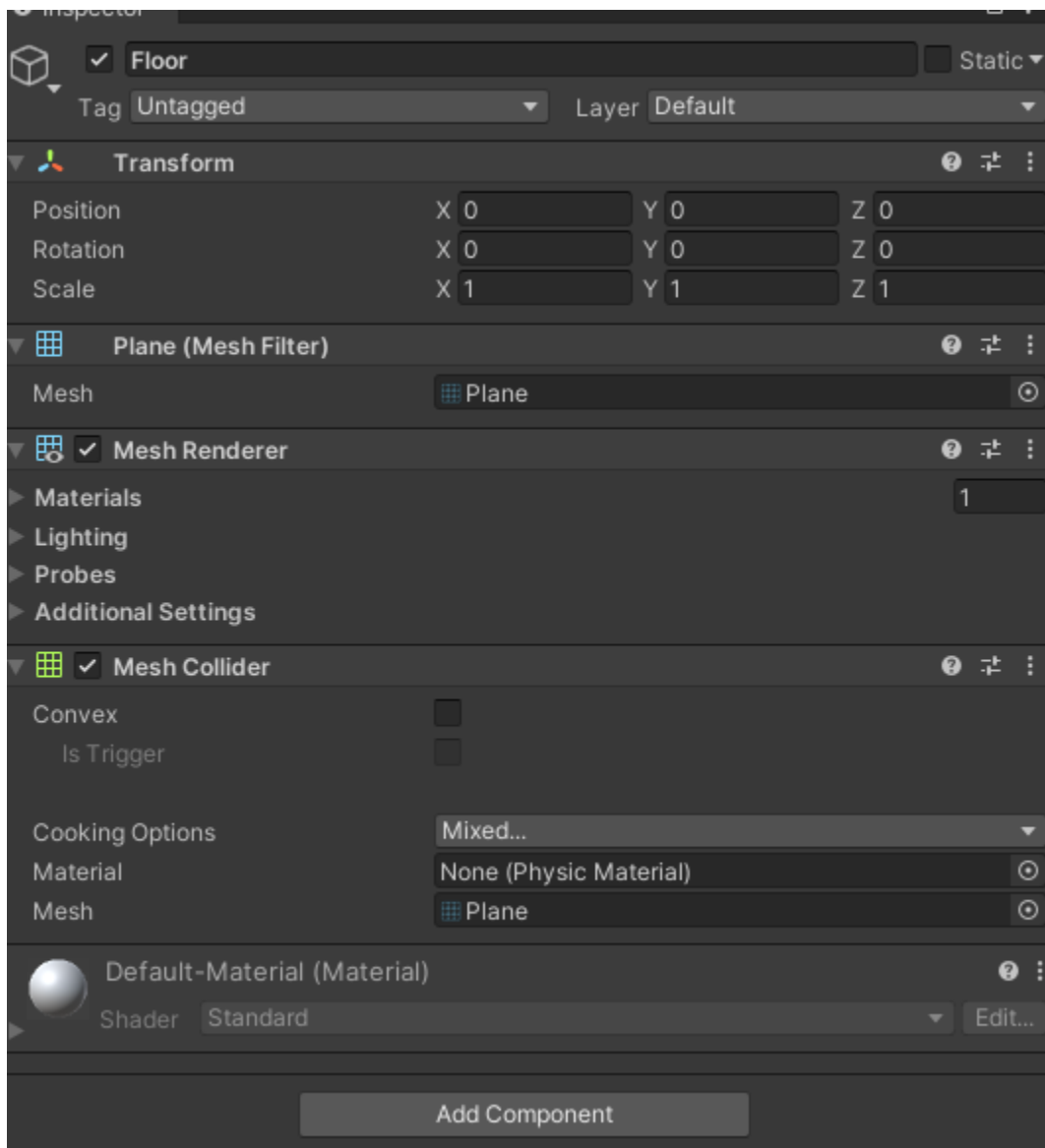
整体结构预览



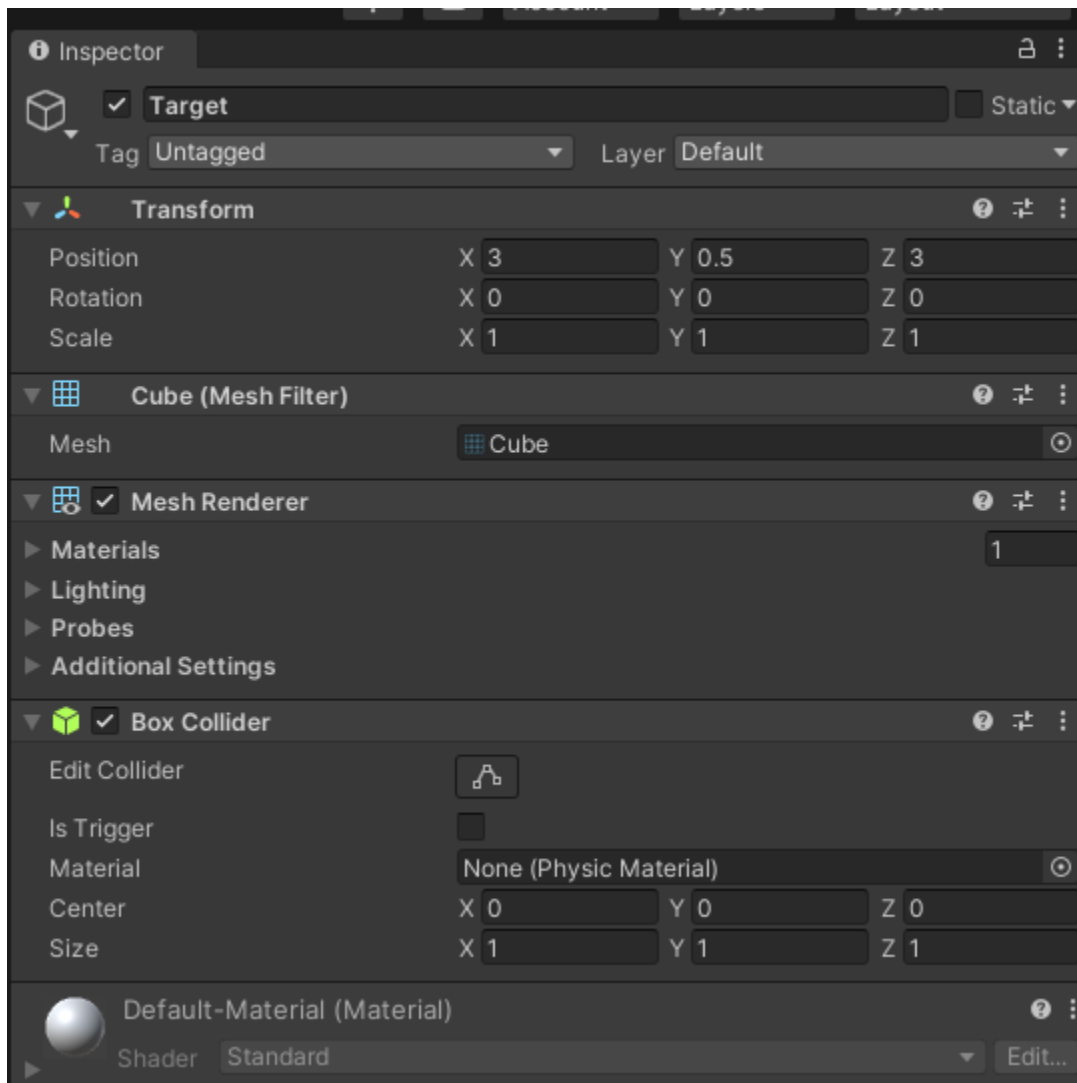
1, GameObject → Create Empty ,重命名 为 TraninningArea



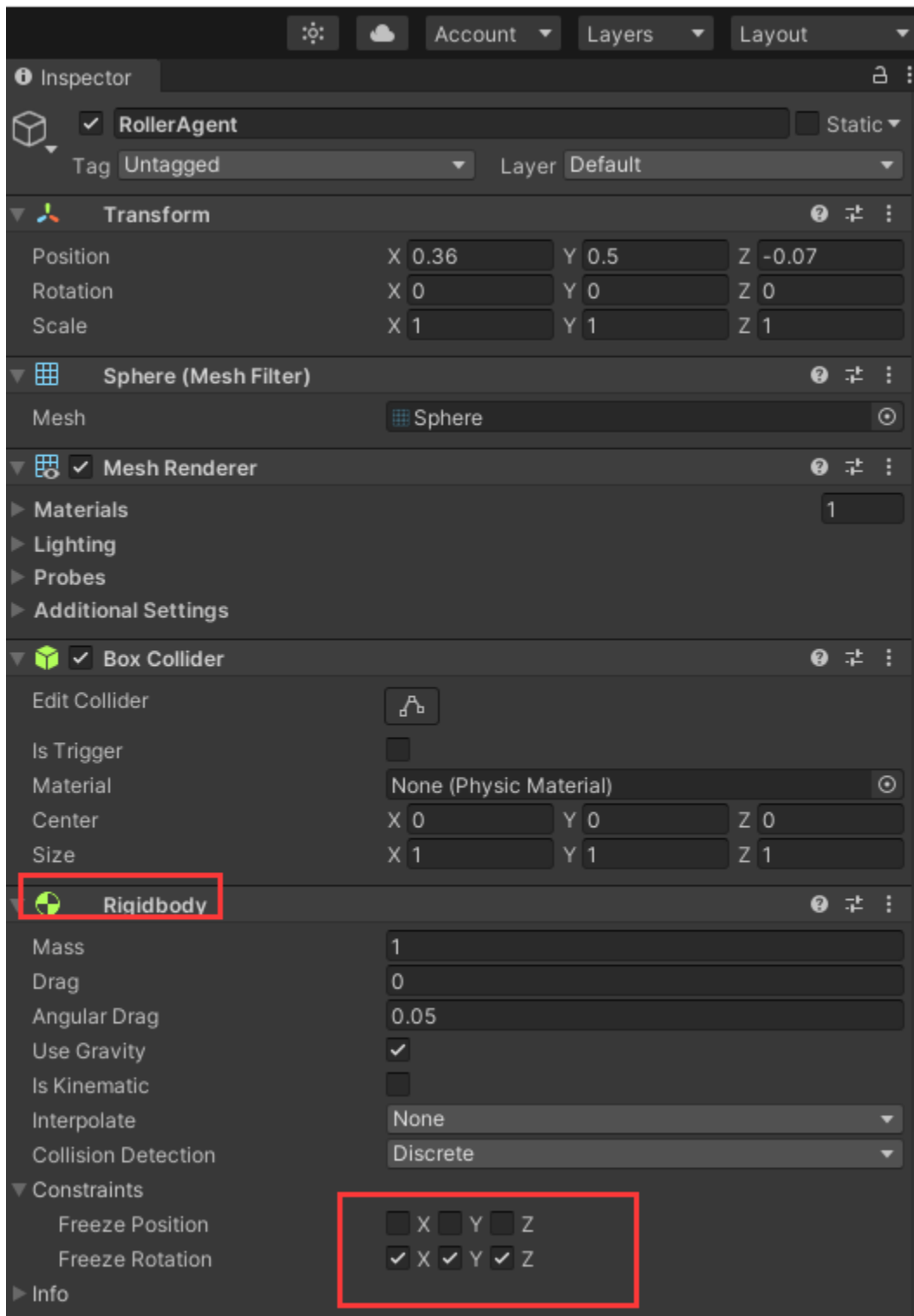
2, GameObject → 3D Object → Plane 重命名为 Floor



3, GameObject → 3D Object → Cube 重命名为 Target

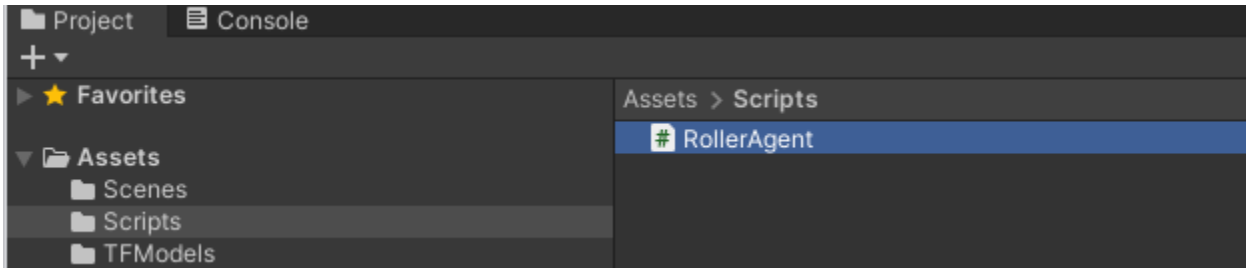


4, GameObject → 3D Object → Sphere 重命名为 RollerAgent



四、编写程序

1, 在Assets 目录下创建 Scripts 目录, 在 Scripts 里创建脚本 RollerAgent 结构为：



2, 打开 RollerAgent.cs 文件, 修改引用、继承 Agent

```
using Unity.MLAgents;  
using Unity.MLAgents.Actuators;  
using Unity.MLAgents.Sensors;  
using UnityEngine;  
  
Unity 脚本 (10 个资产引用) | 0 个引用  
public class RollerAgent: Agent  
{
```

3, 定义变量, 引入Target

```
public Rigidbody rbody;  
public GameObject target;  
public float forceMultiplier = 50;  
  
Unity 消息 | 0 个引用  
public void Start()  
{  
    rbody = this.gameObject.GetComponent<Rigidbody>();  
}  
0 个引用
```

4, 重写 Agent 方法：OnEpisodeBegin、CollectObservations、OnActionReceived、Heuristic

OnEpisodeBegin ：训练开始方法

CollectObservations：推送因子

OnActionReceived：接受动作

Heuristic：手动测试

5, 完整代码：

```
using Unity.MLAgents;

using Unity.MLAgents.Actuators;

using Unity.MLAgents.Sensors;

using UnityEngine;

public class RollerAgent: Agent
{
    public Rigidbody rbody;

    public GameObject target;

    public float forceMultiplier = 50;
```



```
public void Start()

{

    rbody = this.gameObject.GetComponent<Rigidbody>();

}

public override void OnEpisodeBegin()

{

    if (transform.localPosition.y < 0)

    {

        transform.localPosition = new Vector3(0, 0.5f, 0);

    }

    else

    {

        transform.localPosition = new Vector3(Random.value * 8 - 4, 0.5f, Random.value * 8 - 4);

    }

}

public override void CollectObservations(VectorSensor sensor)

{

    sensor.AddObservation(transform.position);

    sensor.AddObservation(target.transform.position);

    sensor.AddObservation(rbody.velocity.x);

    sensor.AddObservation(rbody.velocity.z);

}
```

```

public override void OnActionReceived(ActionBuffers action)
{
    rbody.AddForce(action.ContinuousActions[0] * forceMultiplier, 0, action.ContinuousActions[1] * forceMultiplier);

    Vector3 p1 = target.transform.position;

    Vector3 p2 = transform.position;

    if (Vector2.Distance(new Vector2(p1.x,p1.z), new Vector2(p2.x,p2.z)) < 1.42f)
    {
        AddReward(1.0f);

        EndEpisode();
    }

    if (transform.localPosition.x > 5.5f || transform.localPosition.x < -5.5f || transform.localPosition.z > 5.5f || transform.
localPosition.z < -5.5f)
    {
        EndEpisode();
    }
}

public override void Heuristic(in ActionBuffers actionsOut)
{
    var discreteActionsOut = actionsOut.ContinuousActions;

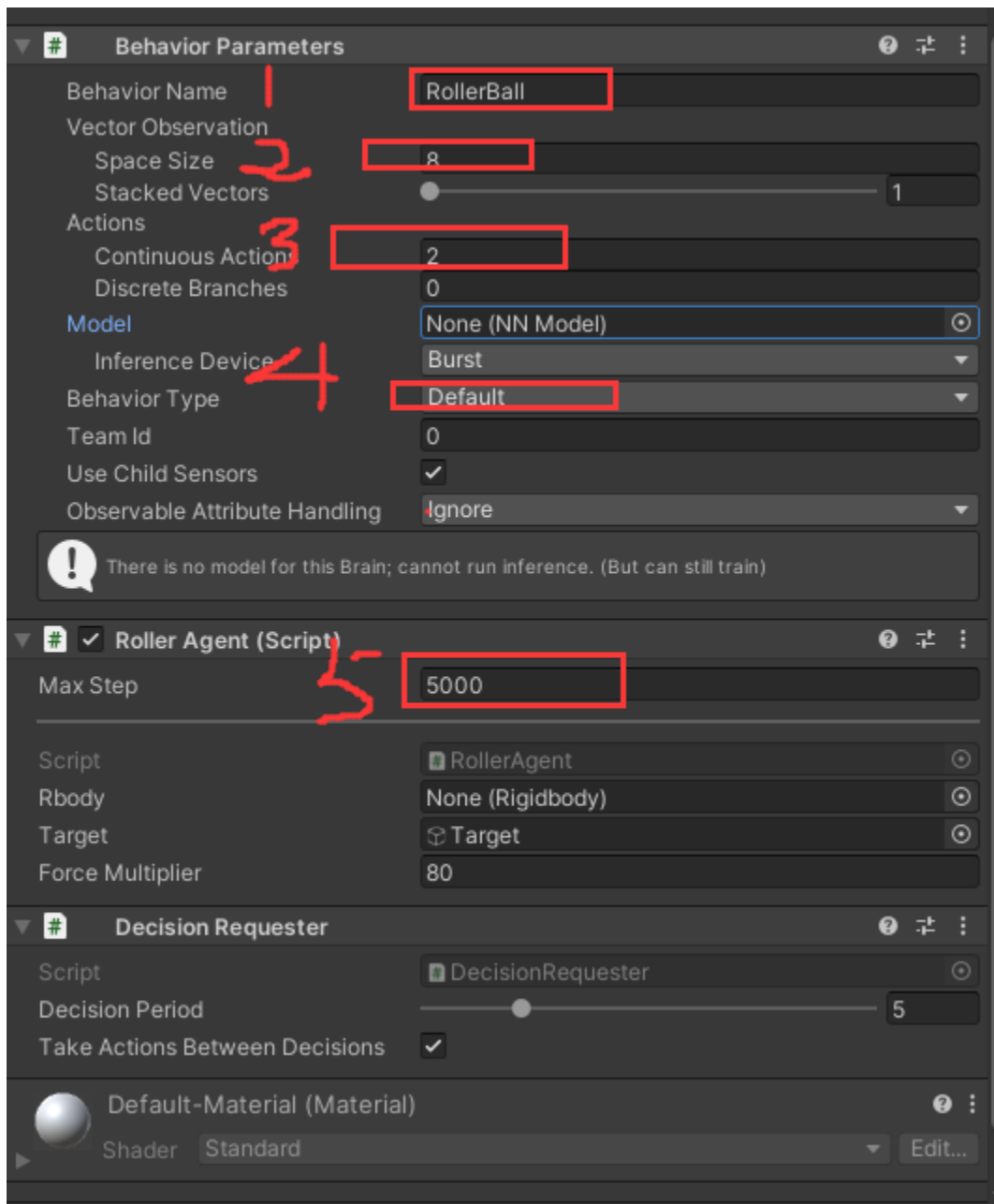
    discreteActionsOut[0] = Input.GetAxis("Horizontal");

    discreteActionsOut[1] = Input.GetAxis("Vertical");

}
}

```

五、设置环境



1, 行为名, 这个名字要和最后配置文件中的一致

2, space size 空间长度, 要和程序中 CollectObservations 中输入的数据数量一致 (vector3 占3个)

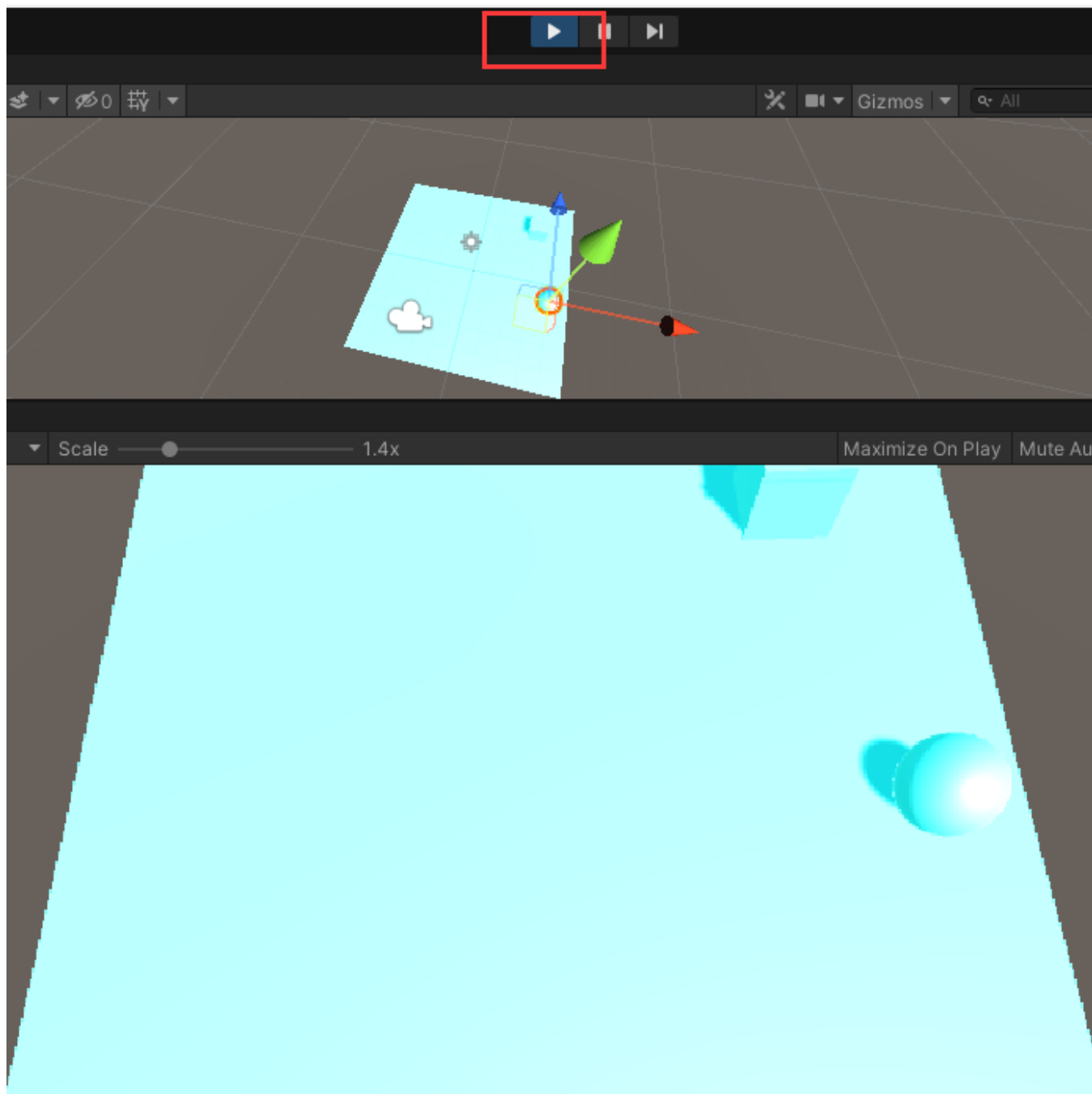
3, 接受的动作长度, 要和程序中OnActionReceived 中 ActionBuffers.ContinuousActions 长度一致

4, 训练模式, 选默认就行, 程序在运行时会根据是否为训练环境自动判断

5, 最大步长, 不要太大, 要不然训练时会过长

五、手动测试

运行场景，



按电脑的上下左右键，观察球的运动是否正常

六、开始训练

修改训练配置，可以在官方测试样例中拷贝一份过来，在其基础上做少量修改，存储在项目的 config/rollerball_config.yaml

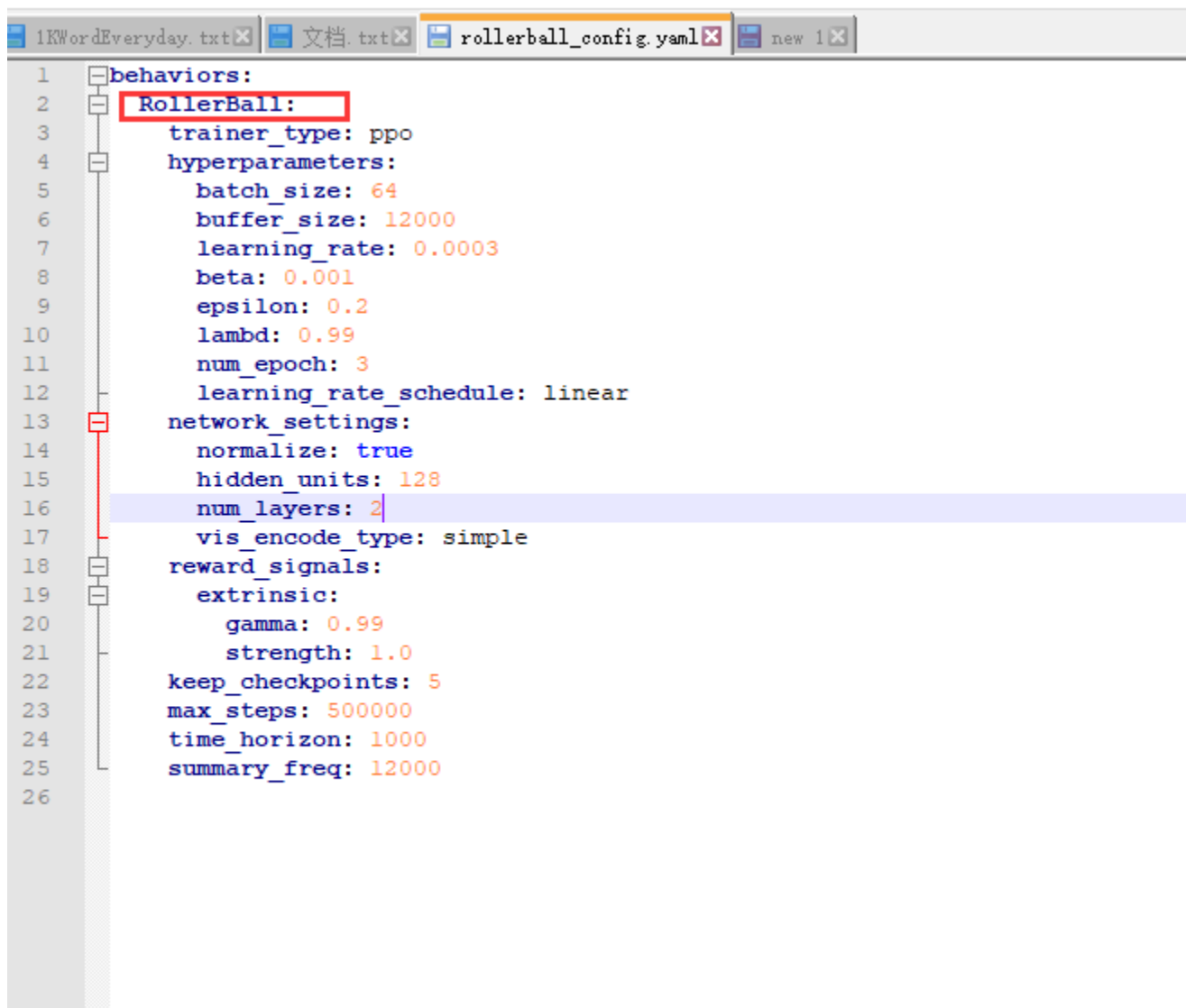
此电脑 > DATA (D:) > Personal > yang > GrowthProcess > ml-angents-workspace				
名称	修改日期	类型	大小	
.git	2022/1/17 10:36	文件夹		1
config	2022/1/17 10:30	文件夹		
my_ml_angents	2022/1/19 9:26	文件夹		2
results	2022/1/19 12:07	文件夹		
.gitignore	2022/1/17 9:30	文本文档	1 KB	3
LICENSE	2022/1/17 9:30	文件	12 KB	
README.md	2022/1/17 9:30	MD 文件	1 KB	

1, 存放训练配置

2, unity项目

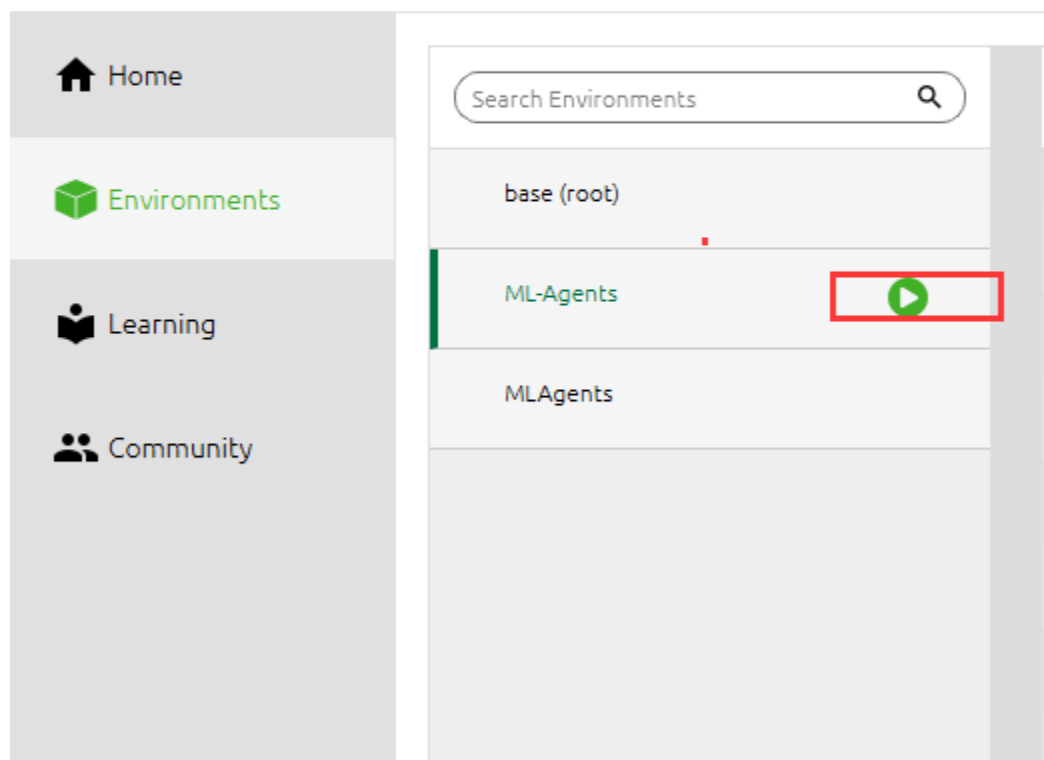
3, 最终训练的结果（程序自动生成）

样式如下：



```
1 behaviors:
2   RollerBall:
3     trainer_type: ppo
4     hyperparameters:
5       batch_size: 64
6       buffer_size: 12000
7       learning_rate: 0.0003
8       beta: 0.001
9       epsilon: 0.2
10      lambda: 0.99
11      num_epoch: 3
12      learning_rate_schedule: linear
13    network_settings:
14      normalize: true
15      hidden_units: 128
16      num_layers: 2
17      vis_encode_type: simple
18    reward_signals:
19      extrinsic:
20        gamma: 0.99
21        strength: 1.0
22      keep_checkpoints: 5
23      max_steps: 500000
24      time_horizon: 1000
25      summary_freq: 12000
26
```

打开Anaconda，运行之前设置好的环境

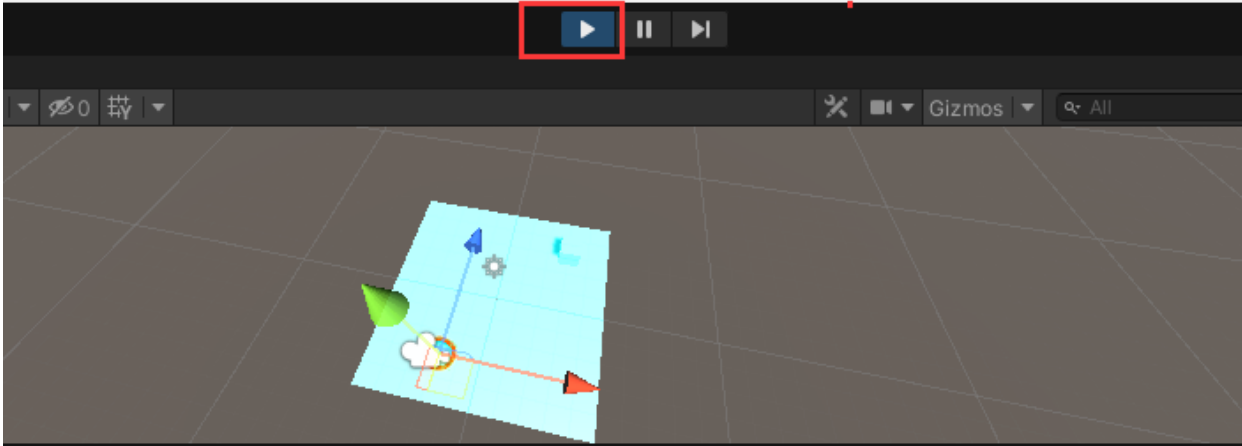


输入指令：`mlagents-learn config/rollerball_config.yaml --run-id=rollerball`

出现如下画面：

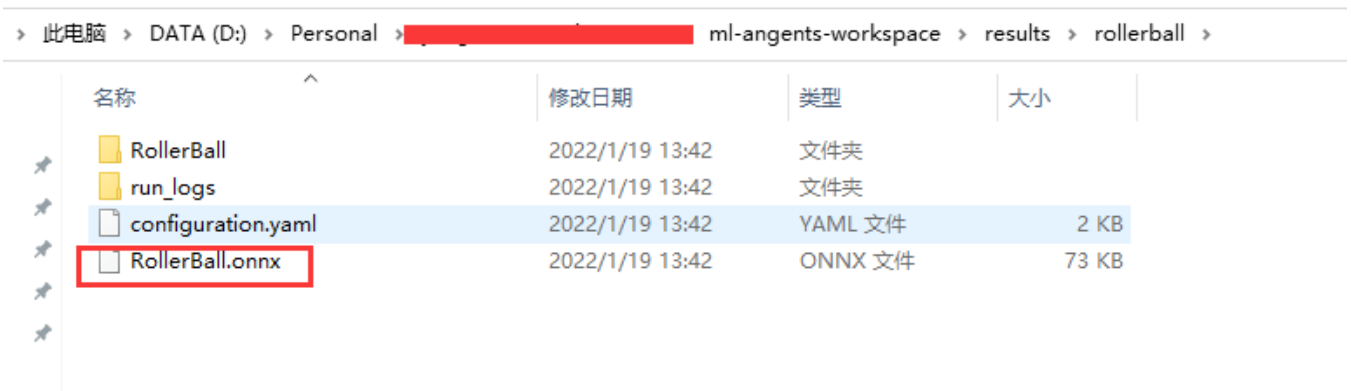


运行场景

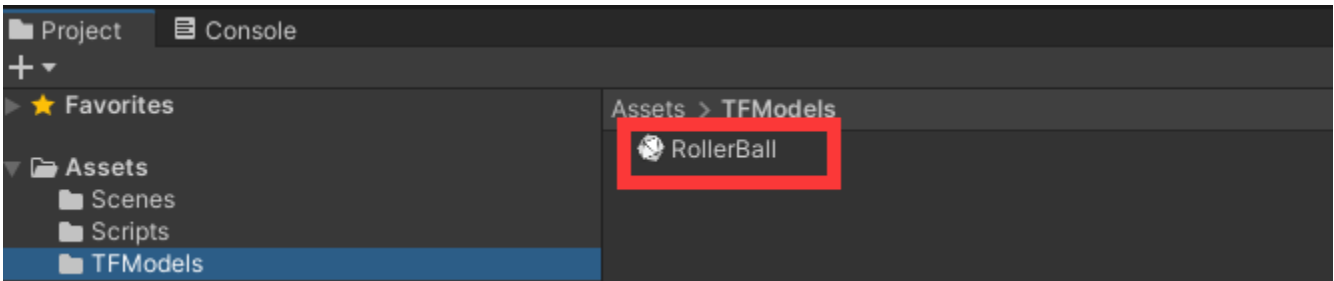


七、导入结果

1, 等训练结束后, 会在项目路径下多出一个 results 目录, 将如下图所示 :



2, 将训练结果onnx文件拷贝入 unity 项目中 :



3, 将训练出来的模型挂接到Agent 之后, 运行unity 场景便可以看到Agent 的运动效果了

