```
import threading
                                                                           クラスを実際に使用なために実体化したもの
import tensorflow as tf
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt
                                                                       コンストラクタ
クラス内にある_init--の事
import random
from copy import copy
import time
import csv
                                                                       インデント
                                                                          字下げの事
from Maze 1 import Maze 1
from Maze_2 import Maze_2
from Maze_2A import Maze_2A
from Maze_2AB import Maze_2AB
tf.compat.v1.disable_eager_execution() }?
実行方法:291行の実験パラメータを設定してから実行する
#N_S = env_info['state_shape']# <u>observation</u>の次元数4
N_S = 4
print("observationの次元数は{}".format(N_S))
#N_A = env_info['n_actions']# 行動の次元数4
print("行動の次元数は{}".format(N_A))
                                                                                  主星神是介了
class ACNet(object):
   def __init__(self, <a href="mailto:scope">scope</a>, globalAC=None)
                                                                                                        十年との内内のメンット'ら'
わからだい
       if scope == GLOBAL_NET_SCOPE_1 or scope == GLOBAL_NET_SCOPE_2: # get global network
          with tf.compat.v1.variable_scope(scope):# 'Global_Net'
              self.s = tf.compat.v1.placeholder(tf.float32, [None, N_S], 'S') # observationのplaceholderを生成する
              self.a_params, self.c_params = self._build_net(scope)[-2:]# ActorとCriticのパラメータをゲットする
             # local network, calculate losses
          with tf.compat.v1.variable_scope(scope):# eg.Worker_1
              #print("----- is created!-
             self. s = tf. compat. v1. placeholder(tf. float32, [None, N_S], 'S')
             self.a_his = tf.compat.v1.placeholder(tf.int32, [None, ], 'A')
             self. v_{target} = tf. compat. v1. placeholder(tf. float32, [None, 1], 'Vtarget')
             self.a_prob, self.v, self.a_params, self.c_params = self._build_net(scope)
             td = tf.compat v1.subtract(self.v_target, self.v, name='TD_error')# TD誤差、目標値と予測値の差
             with tf.compat.v1.name_scope('c_loss'):# Criticの損失関数の定義
                 self.c_loss tf.compat.v1.reduce_mean(tf.square(td)) # Criticの損失関数はTD誤差の二乗として定義する
                 #print("Criticの損失関数c_loss is {}".format(self.c_loss.shape))
```

with tf.compat.v1.name\_scope('a\_loss'):# Actorの損失関数の定義

# -\*- coding: utf-8 -\*-

```
\# Q * \log \pi (a|s)
                      (og_prob) = tf.compat.v1.reduce_sum(tf.compat.v1.log(self.a_prob + 1e-5) *
                                                                                                                                N_A = 4 - [[1, 0, 0, 0], [0, 1, 0, 0], [0, 0, 0, 1]]
                                                  tf.one_hot(self.a_his N_A, dtype=tf.float32), # eg. a_his = (0, 1, 3)
                                                  axis= keepdims=True) indices depth
                                                                                                                                               0123 0/23 0/23
                      \exp_v = \log_{prob} * tf. compat. v1. stop_gradient(td) ? > \log_{prob} \pi(\alpha_t^{i,k}|s_t^{i,k},\theta_i)\delta_{t+1}
                                                                                                                             tf. reduce-sum (log (a-prob+le-3) x tf. one-hot (a-his, N-A),...)
                      entropy = -tf. compat. v1. reduce_sum(self.a_prob * tf. compat. v1. log(self.a_prob + 1e-5)
                                                  axis=1, keepdims=True) # エントロピーの計算
                      self.exp_v = ENTROPY_BETA * entropy + exp_v
                      self.a_loss = tf.compat.v1.reduce_mean(-self.exp_v)
                 with tf.compat.v1.name_scope('local_grad'):#勾配を計算
                      self.a_grads = tf.compat.v1.gradients(self.a_loss, self.a_params) # Actorの勾配を計算する
                      self.c grads = tf.compat.v1.gradients(self.c loss, self.c params) # Criticの勾配を計算する
             with tf.compat.v1.name_scope('sync'):
                 with tf.compat.v1.name_scope('pull'): # パラメータサーバーから重みなどをコーピーする
                 self.pull_a_params_op = [l_p. assign(g_p) for l_p, g_p in zip(self.a_params, globalAC.a_params)]# パラメータサーバーのActorから重みなどをコーピーする self.pull_c_params_op = [l_p. assign(g_p) for l_p, g_p in zip(self.c_params, globalAC.c_params)]# パラメータサーバーのCriticから重みなどをコーピーする with tf.compat.v1.name_scope('push'): # 計算した勾配を利用しパラメータサーバーの重みを更新する計算を定義する
                      self.update_a_op = OPT_A.apply_gradients(zip(self.a_grads, globalAC.a_params))
                      self.update_c_op = OPT_C.apply_gradients(zip(self.c_grads, globalAC.c_params))
                                                         > optimizer (A) XYn F
    def _build_net(self, scope):
        # ネットワークを構成する
        w_init = tf.random_normal_initializer(0., .1)# 重みを初期化する
with tf.compat.v1.variable_scope('actor'):# Actorのネットワークを構成する
             l_a = tf.compat.v1.layers.dense(self.s, 200, tf.nn.relu6, kernel_initializer=w_init, name='la')
        a_prob = tf.compat. v1. layers.dense(l_a, N_A, tf.nn.softmax, kernel_initializer=w_init, name='ap') # 行動の選択確率のベクトルを出力する #print("行動選択確率ベクトルa_prob is {}".format(a_prob.shape))#(None, 4) with tf.compat.v1.variable_scope('critic'):# Criticのネットワークを構成する
             l_c = tf.compat.v1.layers.dense(self.s, 100, tf.nn.relu6, kernel_initializer=w_init, name='lc') v = tf.compat.v1.layers.dense(l_c, 1, kernel_initializer=w_init, name='v') # 状態価値を出力する
        #print("状態価値関数c is {}".format(v.shape))#(None, 1)

a_params = tf.compat.v1.get_collection(tf.compat.v1.GraphKeys.TRAINABLE_VARIABLES, scope=scope + '/actor')# Actorの重みパラメータをゲットする
         <mark>c_params</mark> = tf.compat.v1.get_collection(<mark>tf.compat.v1.GraphKeys.TRAINABLE_VARIABLES</mark>, scope=scope + '/critic')# Criticの重みパラメータをゲットする
        return a_prob, v, a_params, c_params
    def update_global(self, feed_dict):# パラメータサーバーの重みを更新するメソッド
        SESS.run([self.update_a_op, self.update_c_op], feed dict)
    def pull_global(self):# パラメータサーバーの重みをコピーするメソッド
        pull_global(self) # ハファーック ハ いまり、 SESS. run([self. pull_a_params_op, self. pull_c_params_op]) とどう
    def choose_action(self, s):
        prob_weights = SESS.run(self.a_prob, feed_dict={self.s: s[np.newaxis, :]}) 何といれしてる?
        #print("prob_weights is {}". format(prob_weights. shape))#(1, 4)
        action = np. random. choice (range (prob_weights. shape [1])
                                     p=prob_weights.rave(()) # [0, 1, 2, 3] から 確率p [0. 1, 0. 2, 0. 5, 0. 2] によって一個を選ぶ.p は選択確率が異なる場合
        return action
                                                              しおえらく 次元の数
class Worker (object):
    def init (self. name. algorithm.learning data):
                                        LCネットワークが入た
         self.name = name
        self.AC 🗦 algorithm
        self.learning_data = learning_data
```

```
self. data num = len(self. learning data)
      #print(self.data num)
   def update_A3C(self):
       #global GLOBAL RUNNING R. GLOBAL EP. T
                          #print("\fyn"+"======
       \#share percent = 1
       #self.data shuffer(share percent)
      #if total_step % UPDATE_GLOBAL_ITER == 0 or done: # 10ステップー回パラメータサーバーの重みを更新する
       for id in range(self.data_num): # 全てのデータを使って更新
          episode_done = self.learning_data[id][4]# エージェント1のデータのepisode done
          last_obs = self.learning_data[id][2]# エージェント1のデータのlast_obs_r1 episode_reward = self.learning_data[id][3]# エージェント1のデータのbuffer_r
          episodes_buffer_s = self.learning_data[id][0]# エージェント1のデータのbuffer_s1
          episodes buffer a = self. learning data[id][1]# エージェント1のデータのbuffer a1
          if episode_done:
             v_s_ = 0 # 終端状態の状態価値は0とする
                                                        s_ = |ast_obs# エージェント1のデータのs1
                                                                    一二和11何?
             #print("s1_ is {}".format(s1_))
             (v_s) = SESS. run (self. AC. v, {self. AC. s: s_[np. newaxis] : ]}) [0, 0]#?
          buffer_v_target = [] # robot1
          for r in episode_reward :-1]:
                                       # reverse buffer r
             v_s_ = r + GAMMA * v_s # v(s) = r + GAMMA * v(s+1)によってtarget_vを計算する
             buffer_v_target.append(v_s_)
          buffer_v_target. reverse()
                        リストを性順にならべかえ
                                                                                                                           配到総合さ出し意味なない?
          #print("buffer_v_target is {}".format(buffer_v_target))
          episodes_buffer_s, episodes_buffer_a, buffer_v_target = np.vstack(episodes_buffer_s), np.array(episodes_buffer_a), np.vstack(buffer_v_target)
          #print("buffer_s1 is {}".format(buffer_s1))
#print("buffer_a1 is {}".format(buffer_a1))
          #print("buffer_v_target is {}".format(buffer_v_target))
          feed dict = {
             self. AC. s: episodes_buffer_s,
             self. AC. a_his: episodes_buffer_a,
             self. AC. v_target: buffer_v_target,
                                                                          Classの中に別のフラスの関数を継承ないで行っている?
         self. AC. update_global (feed_dict) ハウメータサーバーの重みと更新 self. AC. pull_global () ハウメータサーバーの重みとユモー
                      Maze()
def run(env, algorithm_1, algorithm_2, epsilon = 0.1):
```

Parameters

env

環境のインスタンス.

```
algorithm_1 : TYPE
       agent 1 の アルゴリズム.
    algorithm_2 : TYPE
       agent 1 の アルゴリズム.
   Returns
    joint_actions.
   s_1 = env. sense_observations('1') # 最初の状態 agent1の状態をゲットする s_2 = env. sense_observations('2') # 最初の状態 agent2の状態をゲットする
    joint actions = []
    actions = [0, 1, 2, 3]
   a = random.uniform(0, 1)
    #print(a)
    if a < epsilon :
       a_1_sign = random.choice(actions) # agent1 はランダムに行動を選択する
       a 2 sign = random.choice(actions) # agent2 はランダムに行動を選択する
        #print("ランダム")
        a_1_sign = algorithm_1.choose_action(s_1) # agent1 はA3Cにより行動を選択する
       \#a_1 = actions[a_1_sign]
       a_2_sign = algorithm_2.choose_action(s_2) # agent2 はA3Cにより行動を選択する
       \#a_2 = actions[a_2_sign]
    joint_actions.append(a_1_sign)
    ioint actions.append(a 2 sign)
    return joint_actions
def random_joint_actions(actions):
    joint_actions = []
    action_1 = random. choice(actions)
    action_2 = random. choice (actions)
    joint_actions. append(action_1)
    joint_actions. append (action_2)
    return joint_actions
def data_shuffer(share_percent, data_r1, data_r2):# データ共有率
    #print(share_percent)
    #print("Sharing model is {}".format(share_model))
    data_num = len(data_r1)
   sample_num = int(share_percent * data_num)
    #print("sample_num is {}".format(sample_num))
    sample_data_r1 = []
    sample data r2 = []
    sample_data_r1 = random. sample(data_r1, sample_num)# エージェント1のデータからサンプリングした共有データ
    sample_data_r2 = random.sample(data_r2, sample_num)# エージェント2のデータからサンプリングした共有データ
    #print("sample_data_r1 is {}".format(sample_data_r1))
#print("sample_data_r2 is {}".format(sample_data_r2))
    #elif share_model == 3 :
    learning_data_r1 = data_r1 + sample_data_r2 # エージェント2の共有データはエージェント1の学習用
    #print(str(len(self.learning_data_r1)))
    |learning_data_r2 = data_r2 + sample_data_r1 # エージェント1の共有データはエージェント2の学習用
    return learning_data_r1, learning_data_r2
```

```
start_time = time.time() #実行開始時間
GAMMA = 0.9
ENTROPY BETA = 0.001
LR A = 0.001
                  # Actorの学習率
LR^-C = 0.001
                  # Criticの学習率
          ------実験パラメ<del>ー</del>タ------実験パラメータ
trials = 10 # 試行回数
episode_num = 100 # エピソードの数
max_steps_num = 40#毎エピソードのステップの数の上限 迷路環境1:40 迷路環境2, 2(A), 2(AB):100
is_share_data = True#データ共有:True 共有しない:False
N WORKERS = 4# マルチスレッドのスレッド数
share_percent = 0.25#経験データ共有率X_A
 env = Maze_1()#迷路環境1
 #env = Maze_2()#迷路環境2
 #env = Maze_2A()#迷路環境2A
#env = Maze 2AB()#迷路環境2AB
                -----実験パラメ<del>ー</del>タ------実験パラメータ
actions = env. actions # 行動集合['up', 'down', 'left', 'right']
episodes_buffer_s1, episodes_buffer_a1 = [], []# 各episodeのrobot1 の状態、行動を記録するepisodes_buffer_s2, episodes_buffer_a2 = [], []# 各episodeのrobot2 の状態、行動を記録するepisodes_buffer_r = []# 共通の報酬を記録するepisodes_dones = []
last_obs_r1 = []# 各episodeのrobot1 の最終状態を記録する
Tast_obs_r2 = []# 各episodeのrobot2 の最終状態を記録する
trials_episodes_steps = []
 trials_episodes_rewards = []
GOAL EPISODES = []
 one_goal_episodes = []
trap_episodes = []
trial_one_goal_episodes_in_episodes = []#全試行の毎エピソード目の中1つだけゴールエピソードを記録する.eg.123エピソード目の時、ゴールエピソードの数を記録する
trial_two_goal_episodes_in_episodes = []#全試行の毎エピソード目の中2つだけゴールエピソードを記録する.eg.123エピソード目の時、ゴールエピソードの数を記録する
trial_trap_episodes_in_episodes = []#全試行の毎エピソード目の中罠にはまったゴールエピソードを記録する.
str_time = time.strftime("%Y%m%d_%H_%M_%S", time.localtime(start_time))
path = 'learning_data/log'+str(str_time)+'.csv'
with open(path, 'w') as f:
     csv_write = csv.writer(f)
     csv_head = ['trial', 'Episode', 'reward', 'steps', 'two', 'one_more', 'trap']
     csv_write.writerow(csv_head)
```

if name == " main ":

```
SESS = tf. compat. v1. reset_ueraurt_graph()
SESS = tf. compat. v1. Session() # tensorflowのsessionを作る 実行可能にする
#SESS = tf. keras. backend. get_session()
OPT_A = tf. compat. v1. train. RMSPropOptimizer (LR_A, name='RMSPropA') # Actorのoptimizerを生成する (RMSProp)
OPT_C = tf.compat.v1.train.RMSPropOptimizer(LR_C, name='RMSPropC') # Criticのoptimizerを生成する (RMSProp)
GOAL EPISODE R = [] # 目標達成のエピソードの報酬和を保存する
GOAL EP = 0 # 目標達成のエピソードの数
one_goal_ep = 0 #一つゴールに到達したエピソードの数
trap_ep = 0#罠にはまったエピソード数
one_goal_episodes_in_episodes = [] #毎エピソード目の中1つゴールエピソードを記録するtwo_goal_episodes_in_episodes = [] #毎エピソード目の中2つゴールエピソードを記録する
trap episodes in episodes = [] #毎エピソード目の中罠にはまったエピソードを記録する
                                                                       ? ACNetで作成はハウメータサーバーをもかしたNetに代えしている
robot1 name = 'robot 1'
robot2_name = 'robot_2'
GLOBAL_NET_SCOPE_1 = 'Global_Net_1'# パラメータサーバーのNNの名前
GLOBAL NET SCOPE 2 = 'Global Net 2'# パラメータサーバーのNNの名前
GLOBAL_AC_1 = ACNet(GLOBAL_NET_SCOPE_1) # robot1のパラメータサーバーを生成する
GLOBAL_AC 2 = ACNet (GLOBAL_NET_SCOPE_2) # robot2のパラメータサーバーを生成する
AC_1 = ACNet(robot1_name, GLOBAL_AC_1)# robot1のACネットワークを生成する
AC_2 = ACNet(robot2_name, GLOBAL_AC_2)# robot2のACネットワークを生成する
                                                                -1ンスタンスイセ?
# Coordinatorにより、Sessionの中にある多数のThreadを管理する
# tf. train. Coordinator()によりインスタンスを生成する
inif = tf.compat.v1.global_variables_initializer()
COORD = tf. train. Coordinator()
SESS. run(inif) #全ての変数を初期化する
print("試行"+str(trial+1)+" 開始!")
episodes_steps = [] # 全てのepisodeの歩数を記録する
episodes_rewards = [] # 全てのepisodeの累積報酬を記録する
episodes_buffer_data_r1 = []
episodes_buffer_data_r2 = []
for episode in range (episode_num):
    #print("Episode "+str(episode+1)+" starts!")
    s_1 = env. sense_observations('1') # 最初の状態 robot1の状態をゲットする
    s_2 = env. sense_observations('2') # 最初の状態 robot2の状態をゲットする
    buffer_s1, buffer_a1 = [], []# robot1 の状態、行動を記録するbuffer_s2, buffer_a2 = [], []# robot2 の状態、行動を記録する
    buffer_r = []# 共通の報酬を記録する
```

for trial in range(trials):

data\_buffer = [] #全てのデータを記録する

```
done sign = False
total steps = 0 # episodeの歩数を記録する
epr=0 # episodeのrewardを累積する(共通の報酬和)
buffer_data_r1 = [] # robot1 のデータを記録 s, a, s_, r, done
buffer_data_r2 = [] # robot1 のデータを記録
result log = []
for step in range (max steps num):
   data = []# excel書き込み内容
   data.append(str(trial+1))#trial
   data. append (str (episode+1)) #episode
   #data. append (str (step+1)) #step
   joint actions = []
   if episode/episode_num > 0.75 :#半分エピソードの後
       joint_actions_sign = run(env, AC_1, AC_2, 0.01) \# epsilon = 0.01
                                                                                        竹動選択
   elif episode/episode_num > 0.5 :
       joint_actions_sign = run(env, AC_1, AC_2, 0.05) # epsilon = 0.05
   else:
       joint_actions_sign = run(env, AC_1, AC_2) # joint actions のインデックスを獲得する eg.[0,1]
   joint_actions.append(actions[joint_actions_sign[0]])
   joint_actions.append(actions[joint_actions_sign[1]])
   #joint_actions = random_joint_actions(actions)
   #data.append(str(joint_actions[0]))#robot1 action
   #data.append(str(joint_actions[1]))#robot2 action
  # 通路の報酬を変える。0~1/4ステップ数:0.04, 1/4~1/2ステップ数:-0.01,1/2ステップ数以後:-0.04
   if (step+1) \ge 0 and (step+1) < (max_steps_num*(1/4)) :
       #print("今は0~1/4ステップ数:0.04")
                                                                           これと分う
       if r == -1.04:
          r = -0.96
      elif r == -0.14:
          r = -0.06
      elif r == -0.08:
          r = 0.08
      elif r == 9.96:
          r = 10.04
      elif r == 19.96:
         r = 20.04
      else :
   elif (step+1) \geq (max_steps_num*(1/4)) and (step+1) \leq (max_steps_num*(1/2)) :
       #print("今は1/4~1/2ステップ数:-0.01")
       if r == -1.04:
         r = -1.01
      elif r == -0.14 :
          r = -0.11
      elif r == -0.08:
         r = -0.02
      elif r == 9.96:
```

```
r = 9.99
                       elif r == 19.96:
                                  r = 19.99
                       else :
           else:
                       #print("今は1/2ステップ数以後:-0.04")
           #print("次状態: {}". format(s_))
#print("報酬: {}". format(r))
#print("エピソード終了: {}". format(episode_done))
#print("到達した宝物数: {}". format(goals_num))
           s1_ = s_[0] # robot1 の次状態
s2_ = s_[1] # robot2 の次状態
            ep_r += r # 報酬を累積する
            total_steps += | # 歩数を累積する
           buffer_s1. append(s_1) この step ての 水能と記録
buffer_a1. append(joint_actions_sign[0]) パ行動 を記録
#buffer_a1. append(joint_actions[0])
            buffer_s2. append (s_2)
           buffer_a2.append(joint_actions_sign[1])
#buffer_a2.append(joint_actions[1])
           buffer_r. append (r) < "報例に記録(エジント1と2の報酬和?
           env. render ()
            if episode done:
                       env. reset() # 環境をリセットする
                       done_sign = True
                       break
 if goals_num == 2:# 目標達成する
            GOAL_EPISODE_R. append (ep_r)
            #print('\forall '\forall '\f
             #print("Episode:", str(episode+1),"| Ep_r: %i" % GOAL_EPISODE_R[-1],)
            GOAL_EP += 1
elif goals_num == 1:
                                                                                                                                                                                                                                         国標達成の判定。
            one_goal_ep += 1
elif goals_num == -3:
            trap_ep += 1
            #print("trap !")
elif goals_num == -2:
            trap_ep += 1
            #print("trap !")
            one_goal_ep += 1
elif goals_num == -1:
            trap_ep += 1
            #print("trap !")
            GOAL_EPISODE_R. append (ep_r)
```

```
#print('\forall \text{Yn')
   #print("Episode:". str(episode+1)."| Ep r: %i" % GOAL EPISODE R[-1].)
one_goal_episodes_in_episodes. append (one_goal_ep) #毎エピソード目の中1つゴールエピソードを記録する
two goal episodes in episodes append(GOAL EP) #毎エピソード目の中2つゴールエピソードを記録する
trap_episodes_in_episodes.append(trap_ep)#毎エピソード目の中罠にはまったエピソードを記録する
env.reset() # 環境をリセットする
#print("Episode "+str(episode+1)+" is over!")
result_log.append(str(trial+1))#trial
result_log.append(str(episode+1))#episode
result log append(str(ep_r))#total_rewark
                                                    (51/13) 起来
result log.append(str(total steps))#total step
result log. append (str (GOAL EP)) #2goals
result log.append(str(GOAL EP + one goal ep))#one more
result log.append(str(trap ep))
with open(path, 'a') as f:
       csv write = csv. writer(f)
       csv_write.writerow(result_log)
episodes steps, append (total steps)
episodes rewards append (ep r)
       とrobitlのデータをまなめて記録(ステッフ・単位で)
buffer_data_r1. append (buffer_s1) s(cpls) 97-9
                                         [[0,0,0],0]
buffer_data_r1. append (buffer_a1)
buffer_data_r1.append(s1_)
buffer_data_r1. append (buffer_r)
buffer_data_r1. append (episode_done)
buffer data r1. append (ep r)
                                                             さらに圧全宿
#print("buffer_data_r1: {}". format(buffer_data_r1))
episodes_buffer_data_r1. append (buffer_data_r1)
buffer_data_r2.append(buffer_s2)
buffer_data_r2. append (buffer_a2)
buffer_data_r2. append(s2_)
buffer_data_r2. append (buffer_r)
                                                引作して上も行った
buffer data r2 append(episode done)
buffer_data_r2. append(ep_r)
#print("buffer_data_r2:{}".format(buffer_data_r2))
episodes_buffer_data_r2.append(buffer_data_r2)
#print("episodes_buffer_data_r1: {}". format(episodes_buffer_data_r1))
#print("episodes_buffer_data_r2: {}". format(episodes_buffer_data_r2))
learning_episodes_buffer_data_r1 = copy(episodes_buffer_data_r1)
learning_episodes_buffer_data_r2 = copy(episodes_buffer_data_r2)
#print(len(learning_episodes_buffer_data_r1))
#print(learning_episodes_buffer_data_r1)
data_buffer.append(learning_episodes_buffer_data_r1) _
```

```
data_buffer.append(learning_episodes_buffer_data_r2)
    #print("data buffer のデータの変化{}" format(len(data_buffer[0])))
    #print(data buffer)
                  ==True
    if is_share_data:#データを共有する
        #print("the number of data before share: {}".format(len(learning_episodes_buffer_data_r1)))
        learning data r1, learning data r2 = data shuffer (share percent, learning episodes buffer data r1, learning episodes buffer data r2)
        #print("the number of data after share:{{}}".format(len(learning data r1)))
   else:
        #print("learning data is not be share!")
        learning_data_r1, learning_data_r2 = learning_episodes_buffer_data_r1, learning_episodes_buffer_data_r2
       #print("the number of data :{}".format(len(learning episodes buffer data r1)))
    #学習部分
    #ランダム方式. マルチスレッド
    if is share data:
                                                     ACNetのインスタンス
robot 1のACネットワーク
       workers agen1 = []
        # 各workerを生成する
       for i in range(N_WORKERS): # N_WORKERS の数
           i_name = 'Worker_agent1_%i' % (i+1) # workerの名前: eg. Worker_1 workers_agen1. append (Worker(i_name, AC_1), learning_data_r1))
       workers_agen2 = []
        # 各workerを生成する
       for i in range(N_WORKERS): # N_WORKERS の数
            i_name = 'Worker_agent2_%i' % (i+1) # workerの名前:eg.Worker_1
           workers_agen2. append (Worker (i_name, AC_2, learning_data_r2))
        total_workere = []
       total_workers/= workers_agen1 + workers_agen2
        #print( the number of total workers is {}".format(len(total_workers)))
        worker_threads = []
        # 各workerのthreadを生成する
        for worker in total_workers # 学習をmulti threadで実行する
          . job = lambda: worker.update_A3C() 無名関鉄とに、.upcate-AC3を行っている
          t = threading.Thread(target=job) # 一つのthreadを生成し、任務を配布する
           t. start() # threadが起動する
           worker_threads. append (t)
        COORD. join(worker_threads) # 生成したthreadをCoordinatorに入り、threadが終了するまで待機する
   else:
       worker agent1 name = 'Worker agent1'
       worker agent2 name = 'Worker agent2'
       worker_agent1 = Worker(worker_agent1_name, AC_1, learning_data_r1)
       worker_agent2 = Worker (worker_agent2_name, AC_2, learning_data_r2)
       worker agent1. update A3C()
       worker_agent2.update_A3C()
SESS. close()
#print("目標達成エピソードの報酬: {}". format(GOAL_EPISODE_R))
                中罠にはまったエピソードの数: {} ". format(trial+1, trap_ep))
print("試行
print("試行 {} 中一つゴールに達成エピソードの数: {}". format(trial+1, one_goal_ep)) print("試行 {} 中二つゴールに達成エピソードの数: {}". format(trial+1, GOAL_EP))
```

```
trials_episodes_steps.append(episodes_steps)
    trials episodes rewards append (episodes rewards)
    GOAL EPISODES append (GOAL EP)
    one_goal_episodes.append(one_goal_ep)
    trap episodes append(trap ep)
    trial_one_goal_episodes_in_episodes.append(one_goal_episodes_in_episodes)
    trial two goal episodes in episodes append (two goal episodes in episodes)
    trial trap episodes in episodes append (trap episodes in episodes)
#print("各試行のエピソードのステップ数: {}". format(trials_episodes_steps)) #print("各試行のエピソードの報酬: {}". format(trials_episodes_rewards))
#print("全てのdata buffer:{}".format(data_buffer))
#print("{{}}".format(len(data buffer)))
# パラメータを保存する
now time = datetime. datetime. now().strftime('%Y-\%m-\%d-\%H-\%M-\%S')
save path = "data/multiagent"
save_file_name = save_path+"/singleA3C"+str(now time)+""
saver = tf. compat. v1. train. Saver()
saver. save (SESS, save_path=save_file_name)
print("パラメータを保存した")
#env. destroy()
print("全試行の平均罠にはまったエピソード数: {}". format(np. mean(trap_episodes)))
print("全試行の平均一つゴールに達成エピソード数: {}". format (np. mean (one_goal_episodes)))
print("全試行の平均二つゴール達成エピソード数: {}". format (np. mean (GOAL_EPISODES)))
print("全試行の平均一つ以上のゴール達成エピソード数: {}". format (np. mean (GOAL_EPISODES) + np. mean (one_goal_episodes)))
avg_episodes_steps = np. mean(trials_episodes steps, axis=0)
avg_episodes_rewards = np. mean(trials_episodes_rewards, axis=0)
avg_trial_one_goal_episodes_in_episodes = np. mean(trial_one_goal_episodes_in_episodes, axis=0)
avg_trial_two_goal_episodes_in_episodes = np. mean(trial_two_goal_episodes_in_episodes, axis=0)
avg_trial_trap_episodes_in_episodes = np. mean(trial_trap_episodes_in_episodes, axis=0)
#print(len(avg trial two goal episodes in episodes))
# episodeとその歩数と累積報酬を図に出力する
fig = plt. figure(figsize=(16, 4))
axL = fig. add_subplot(1, 3, 1)
axC = fig. add\_subplot(1, 3, 2)
axR = fig. add subplot(1, 3, 3)
axL. plot(np. arange(1, len(avg_episodes_steps)+1), avg_episodes_steps)
axL. set_title('Steps')
axL.set_xlabel('episode')
axL.set_ylabel('Total moving steps')
axC. plot (np. arange (1, len (avg_trial_two_goal_episodes_in_episodes) +1), avg_trial_two_goal_episodes_in_episodes)
axC. set title ('Goal Episode')
axC. set_xlabel('episode')
axC.set_vlabel('Goal_Episode')
axR. plot (np. arange (1, len (avg_episodes_rewards) +1), avg_episodes_rewards)
axR.set_title('Reward')
axR. set xlabel ('episode')
axR. set_ylabel('Total moving reward')
fig. show()
```

```
env. destroy()
elapsed_time = time. time() - start_time
print("trials: {}, Maximum steps: {}, episodes: {}, workers: {}, elapsed_time: {}". format(trials, max_steps_num, episode_num, N_WORKERS, elapsed_time) + "[sec]")
```