# 戦闘機ゲーム 強化学習プログラム

制作中の 戦闘機ゲーム の強化学習プログラム

### ゲームのスクリーンショット



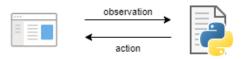
### デモ動画

人間操作

0:00 / 3:00

### COM 操作

### 動作イメージ



ゲーム実行ファイル

python 強化学習スクリプト

- ゲームプロセスと学習プロセス間の通信は、ソケット通信を使用.
- 学習プロセス内でゲームプロセス起動
- ゲームプロセスはコマンドライン引数 --mode で動作モード (play, demo, training, evaluation) を指定可能
  - 。 play: 自機を 人間 が操作
  - 。 demo: 自機を COM が操作 (ルールベース AI)
  - 。 training/evaluation: 自機をソケット通信で受け取った信号で操作
    - training: レンダリング処理は, 学習に不要なためスキップする
  - 。 敵機は常に COM 操作

#### COM 操作 (ルールベース AI) について

- 1. 高度が低い
  - → 高度を上げる
- 2. 戦闘エリア境界に近い
  - → 戦闘エリア中央に引き返す
- 3. ミサイルに追尾されている
  - → 回避運動
- 4. 敵機に追尾されている (ロックオンされている)
  - → 回避運動
- 5. 1~4 どれにも該当しない
  - → ターゲットの未来予測位置に向かって旋回+移動

#### ターゲットの選定

- ランダムに選択
- ターゲットが撃墜されると再度ランダムに選択

#### 攻撃ルーチン

- 敵機をロックしている場合, 0.001 (適当) の確率でミサイルを発射
- 機関砲の射程内に敵機がいて、命中確率が高い場合、機関砲を発射

## 環境構築

### ゲームのビルド

https://github.com/s059ff/ZephyrEngine/ の application02 プロジェクトをビルド

# Python 環境構築

### 動作確認済み環境

- Dell Precision Tower 5810
- Windows11 Pro
- 64GB RAM
- Visual Studio Community 2022
- conda: env\_20240901.yml
  - o stable-baselines3=2.3.2

# Environment の設計

- 自機 x1, 敵機 x1, 味方機なし
- 1フレーム=1ステップ=(1/60 秒)
- 1 エピソード: 以下のいずれかの条件に該当したとき
  - 。 自機または敵機が撃墜された (耐久値が 0 になった)
  - 。 シーン開始時から 3600 フレーム(1分) が経過した

#### **Observation**

- 自機
  - 。耐久值
  - 。地面からの高さ
  - 。 エンジン推力
  - 。 位置, 角度, 速度
- 敵機
  - 。 耐久值
  - 。 位置, 角度, 速度
- ミサイル (自身を追尾しているものが存在する場合)
  - 。 位置, 角度, 速度

```
{
 "episode done": false,
 "player": {
  // 自機
   "armor_delta": 0.0, // 耐久値変化量 (≦0)
   "altitude": 0.156509787, // 地面からの高さ [0, 1]
   "engine_power": 0.5, // エンジン推力 [0, 1]
   "position": [
    // 位置 (ワールド座標系 xyz) [-1, 1]
     0.0, 0.199999988, -0.199999988
   ],
   "rotation": [
    // 角度 (クォータニオン, ワールド座標系, 正規化適用 xyzw) [-1, 1]
    0.0, 0.0, 0.0, 1.0
   1,
   "velocity": [
     // 速度 (ワールド座標系 xyz) およそ[-1, 1]
     0.0, 0.0, 0.0
   ]
 },
 "target": {
   // 敵機
   "armor_delta": 0.0, // 耐久値変化量 (≦0)
   "position": [
    // 位置 (ワールド座標系 xyz) [-1, 1]
     0.0, 0.199999988, 0.199999988
   ],
   "rotation": [
     // 角度 (クォータニオン, ワールド座標系, 正規化適用 xyzw) [-1, 1]
     -0.426730573, 0.723997235, 0.5117876, -0.178332448
   ],
   "velocity": [
     // 速度 (ワールド座標系 xyz) およそ[-1, 1]
     0.0, 0.0, 0.0
   ]
 },
 "threat missile": {
   // 自機を追尾しているミサイル (存在しない場合はすべて0)
   "position": [
     // 位置 (ワールド座標系 xyz) [-1, 1]
     0.0, 0.0, 0.0
   ],
   "rotation": [
    // 角度 (クォータニオン, ワールド座標系, 正規化適用 xyzw) [-1, 1]
     0.0, 0.0, 0.0, 1.0
   ],
   "velocity": [
     // 速度 (ワールド座標系 xyz) およそ[-1, 1]
```

```
0.0, 0.0, 0.0
]
}
```

### ダメージ量について

イベント	ダメージ量
機関砲の弾が衝突	0.05
ミサイルが衝突	0.5
地面に衝突 or エリア外に出る	1.0

耐久値の初期値は 1.0 のため, 地面に衝突ないしエリア外に出ると即死.

### **Action**

- 自機の操作
  - 。 ロール操作
  - 。 ピッチ操作
  - 。 ヨー操作
  - 。 スロットルレバー操作
  - 。 ミサイル発射確率
  - 。 機関砲発射確率

#### 備考

- ミサイルはリロードに時間がかかるため、リロードが完了するまでは発射できない.
- ミサイルと機関砲の弾数は無限

### 例

```
{
  "roll_input": 0.5,
  "pitch_input": 0.5,
  "yaw_input": 0.0,
  "throttle_input": 0.5,
  "missile_launch_input": 0.0,
  "gun_fire_input": 0.0
}
```

### Reward

reward := (自機の耐久値変化量) - (敵機の耐久値変化量)

```
rew = 0.0
rew += obj["player"]["armor_delta"]
rew += -obj["target"]["armor_delta"]
```

# 強化学習のアルゴリズム

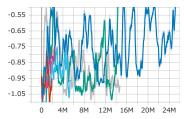
- PPO
- MlpPolicy
  - 。 状態空間, 行動空間 ともに 連続値
- ネットワークアーキテクチャ
  - 。(デフォルトのまま)

```
ActorCriticPolicy(
  (features_extractor): FlattenExtractor(
    (flatten): Flatten(start_dim=1, end_dim=-1)
  (pi_features_extractor): FlattenExtractor(
    (flatten): Flatten(start_dim=1, end_dim=-1)
  )
  (vf features extractor): FlattenExtractor(
    (flatten): Flatten(start dim=1, end dim=-1)
  (mlp_extractor): MlpExtractor(
    (policy_net): Sequential(
      (0): Linear(in_features=32, out_features=64, bias=True)
      (1): Tanh()
      (2): Linear(in_features=64, out_features=64, bias=True)
      (3): Tanh()
    )
    (value_net): Sequential(
      (0): Linear(in_features=32, out_features=64, bias=True)
      (1): Tanh()
      (2): Linear(in_features=64, out_features=64, bias=True)
      (3): Tanh()
    )
  (action_net): Linear(in_features=64, out_features=6, bias=True)
  (value_net): Linear(in_features=64, out_features=1, bias=True)
)
```

- 学習係数: 0.995
  - ・ 行動を開始してから、報酬に反映されるまでの期間が一般的な強化学習より長い?そのため、デフォルトの学習係数 0.99 より少し大きい値にした。

# 学習結果

#### 1エピソード中の平均報酬 (rollout/ep\_len\_mean)



- 何回かトライしてみたが、いずれも収束していない.
- 正の報酬がなく, 負の報酬しか得られていない.
  - → 自機の攻撃が全くヒットしていないと思われる.

これ以外のグラフについては doc/charts/ 以下を参照

#### 学習済みのモデル評価

deterministic=false

0:00

• deterministic=true

0:00

# 今後の取り組み

- ニューラルネットワークへの入力値を見直す.
  - 。 座標は Vector3 でいいとして, 角度は Quaternion でよいのか?
  - 。 今回, 座標は絶対値を用いたが, 相対値のほうが良いのではないか? (自機から見た敵機の相対位置)
  - 。 ViZDOOM $^{[1]}$  (DOOM の強化学習コンテスト) では画面画像を入力している. 画面画像を入力するほうがよいのか?
- 報酬の設計
- 割引率の設計
- 環境の設計
  - 。 COM が強すぎて、エージェントが一度も勝てず、学習が進まない?

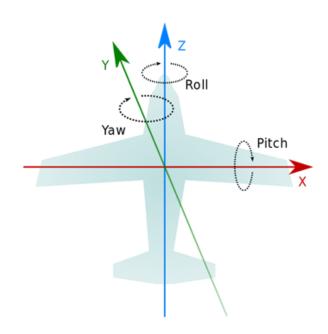
- 。 最初はもっと弱い COM にして、徐々に強くするべき? (カリキュラム学習)
- アルゴリズムの選択
  - 。 PPO 以外は試していないため, 他も試す.

#### (以下の項目は対応済み)

- ゲームのバグの修正
  - 。 socket 通信が正しく行われているか確認する
    - →挙動が怪しかったので、再度実装しなおした. 1日中回していてもクラッシュしなくなったので、とりあえずよしとする.
  - ゲームがメモリリークを起こしていて、時間経過でクラッシュする
     →メモリリークを起こしている個所を特定して修正、1日中回していてもメモリ使用量に大きな変化はなくなったので、よしとする。

#### **Tips**

#### 飛行機の回転



注: 左手座標系

1. https://vizdoom.cs.put.edu.pl/ ←