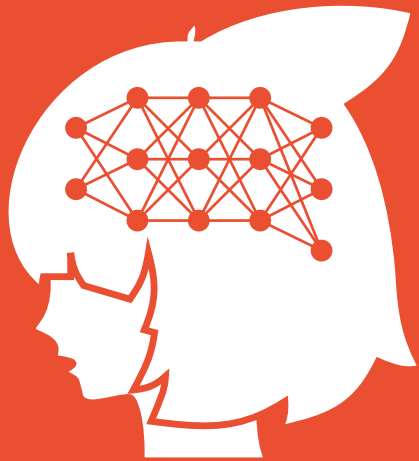


2024年VRChat自律機械知能プロジェクト 中間報告



ML Shukai

げそん <GesonAnko>

Myxy

Zassou

ぶんちん

田中スイセン

Earl Klutz (クルツ)

最初のお願い

- 本LTは視聴している皆さんを**Critic(直訳:映画の評論家)**と想定して作られています。
- **面白そうな点**や**よくわからない点**、**突っ込みどころ**など是非考えながら視聴してみてください！
そして後で**ツッコミ**入れてください！

最初のお願い

- 本LTは視聴している皆さんを**Critic(直訳:映画の評論家)**と想定して作られています



難しい質問はげそんさんに丸投げするよ！
やったね！

VRChat自律機械知能プロジェクトとは

- VRChat上に**自律機械知能を生み出し**、その振る舞いを記録・解析することにより**人間及び知能全体への理解**を深める。
- また、それらを論文にまとめバ学会にて発表する。

PAMI<Q>好奇心ベースの強化学習（予測誤差ベース）

1. 次に起こることを予測

Forward Dynamicsモデル f

f : 状態、行動 \rightarrow 次の状態

過去の経験から学習、予測誤差を最小化

2. 予測誤差（驚き）を報酬化

仮定：未学習なことは予測誤差が大きい

3. 報酬を最大化する行動を生成

Policy モデル π

π : 状態 \rightarrow 行動

強化学習の枠組みで学習



PAMI<Q>好奇心ベースの強化学習（予測誤差ベース）

1. 次にを起

Forward

f :状態

過去の経験

予想したものと実際のものが
違えば違うほど高い報酬になる
というのがポイントだよ！

2. 予 (き) を報酬化

ことは予測誤差が大きい

3. 化する行動を生成

π

動

組みで学習



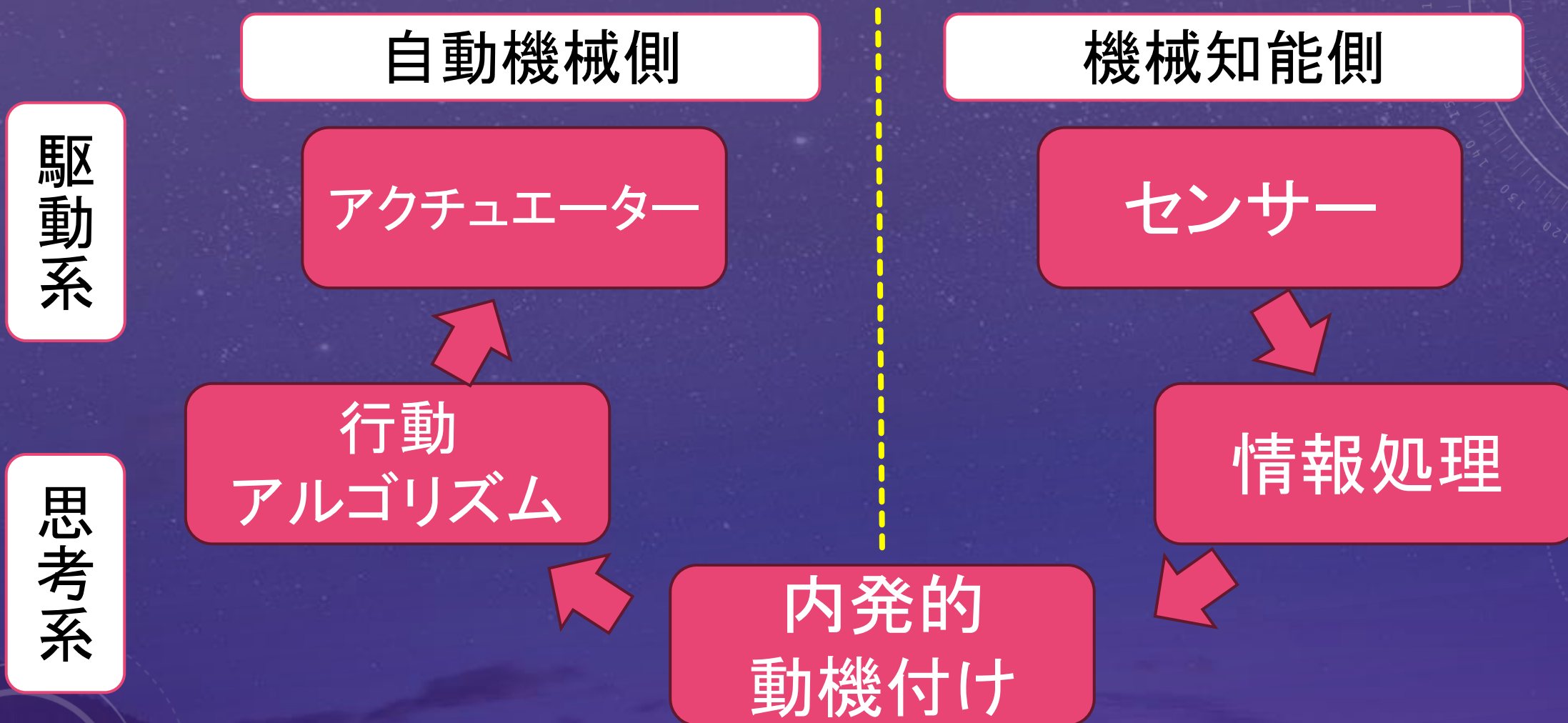
昨年の成果物

去年の原始自律機械知能 P-AMI<Q> 実装

- Primitive Autonomous Machine Intelligence on Q(Cu)riosity.
- 原始的ではあるが、**好奇心ベースの内発的動機付け**を報酬に学習し探査し続けることができるP-AMI<Q>
- 実装担当は以下の3名。
げそんさん、ocha_krgさん、myxyさん



VRChat上で動作する自律機械知能 基本構造

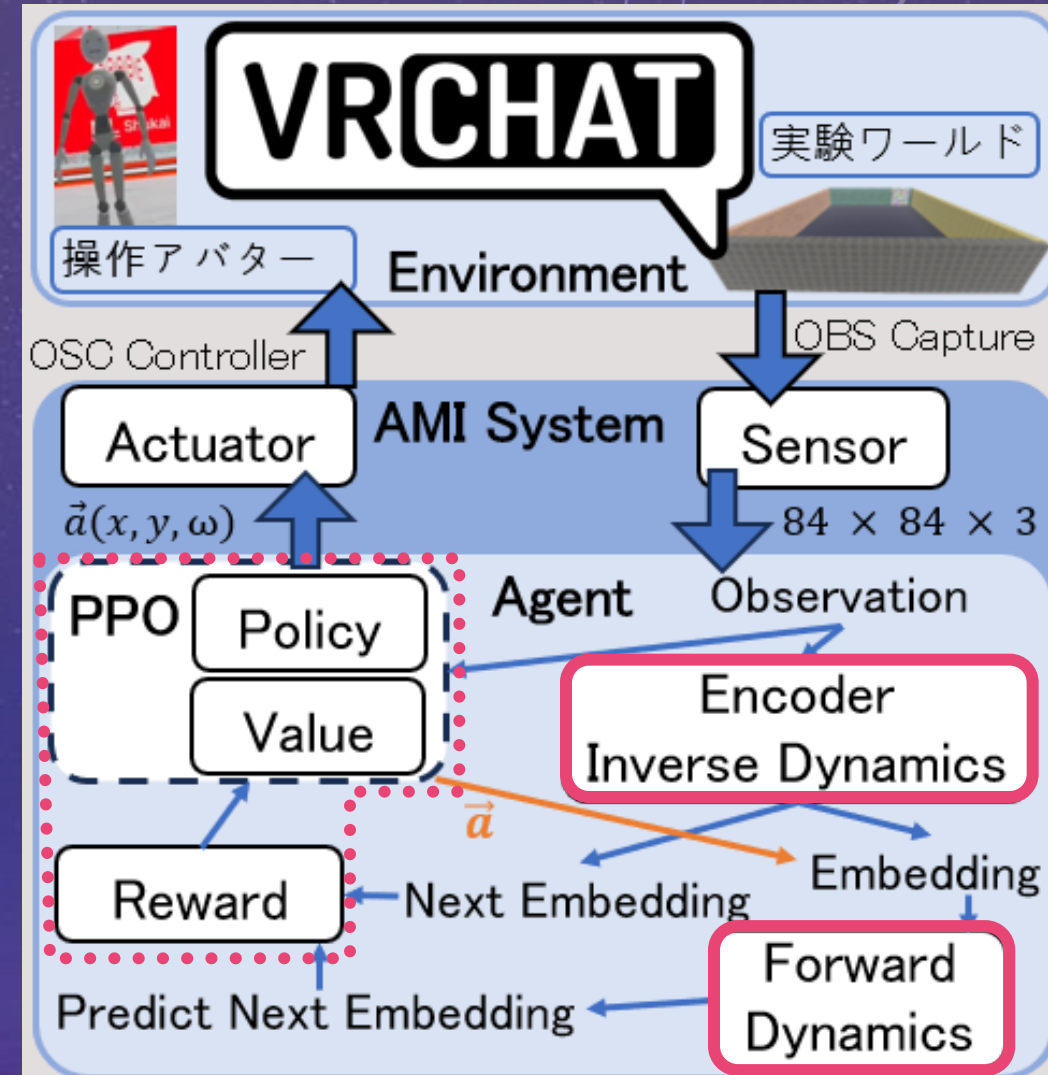


VRChat上で動作する自律機械知能 基本構造



去年のP-AMI<Q>

- 基本構造は内発的好奇心を報酬とした学習構造
 - 観測Encoderで**特徴量抽出**
 - Forward Dynamicsで**行動後を予測**
 - 特徴量と予測から**好奇心の報酬**を算出
 - 強化学習で次の**行動を決定**



課題点

- 非同期で行動していないため**定期的に止まる**
- 最低限の原始的な状態のため未学習状態から学習開始
- モデルサイズを大きくできない
- 計算リソースの非効率的な使用

2024年度版 P-AMI<Q> 大きな変更点

1. 処理手続きを3つのスレッドにし非同期化

- Mainスレッド、Inferenceスレッド、Trainingスレッド

2. 推論と学習のそれぞれのデータとモデルの効率的な処理

- Inferenceスレッドで収集と推論を行いTrainingスレッドにデータを渡し結合
- 学習したモデルを素早く切り替えてからTrainingスレッドでモデルをコピー

3. 各学習モデルは新方式にそれぞれ変更

- 観測エンコーダ：I-JEPA
- Forward Dynamics：SioConv
- 強化学習方式：**Dreamer** → 去年と同じくPPO

2024年度版 P-AMI<Q> 大きな変更点

1. 処理手続きを3つのスレッドにし非同期化

- Mainスレッド、Inferenceスレッド、Trainingスレッド

2. 推論と学習のそれぞれのデータとモデルの効率的な処理

- Inferenceスレッドで収集と推論を行いTrainingスレッドにデータを渡し結合
- 学習したモデルを素早く切り替えてからTrainingスレッドでモデルをコピー

3. 各学習モデルは新方式にそれぞれ変更

- 観測エンコーダ：I-JEPA
- Forward Dynamics：SioConv
- 強化学習方式：**Dreamer** → 去年と同じくPPO

色々変わったけど
去年の課題を
解決した感じだよ



2024年度版 P-AMI<Q> 大きな変更点

1. 処理手続きを3つのスレッドにし非同期化

- Mainスレッド、Inferenceスレッド、Trainingスレッド

2. 推論と学習のそれぞれのデータとモデルの効

- Inferenceスレッドで収集と推論を行いTrainingスレッドで学習
- 学習したモデルを素早く切り替えてからTrainingスレッドでモ

3. 各学習モデルは新方式にそれぞれ変更

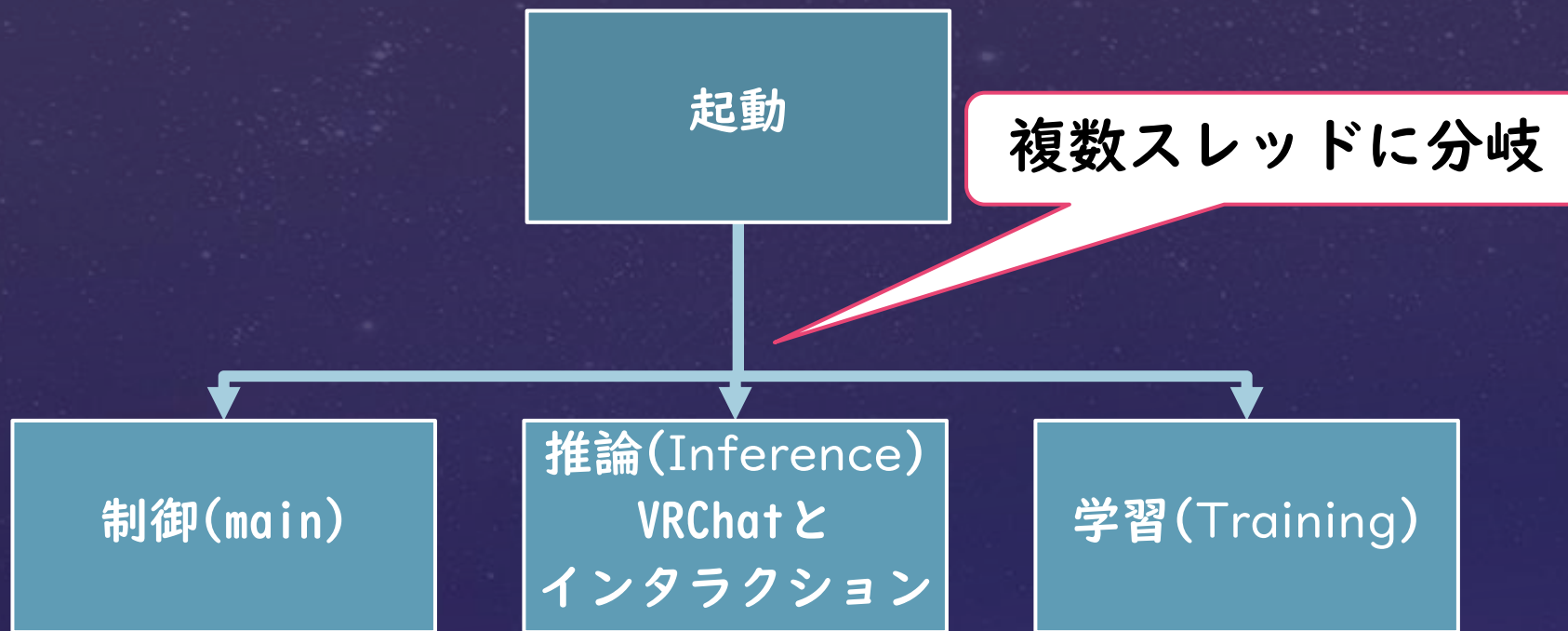
- 観測エンコーダ：I-JEPA
- Forward Dynamics：SioConv
- 強化学習方式：**Dreamer** → 去年と同じくPPO

Dreamerは実装したけど
実験が間に合わないから
今回はPPOのままにしたよ！

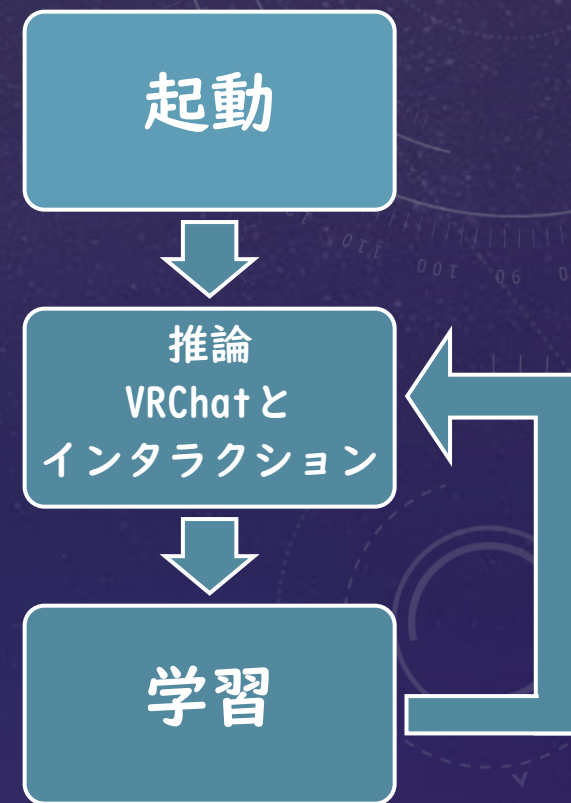


1. 処理手続きを3つのスレッドにし非同期化

新システム



去年のシステム



2. 推論と学習のそれぞれのデータとモデルの効率的な処理

- 推論スレッドを止めてしまうと**P-AMI<Q>**が止まる



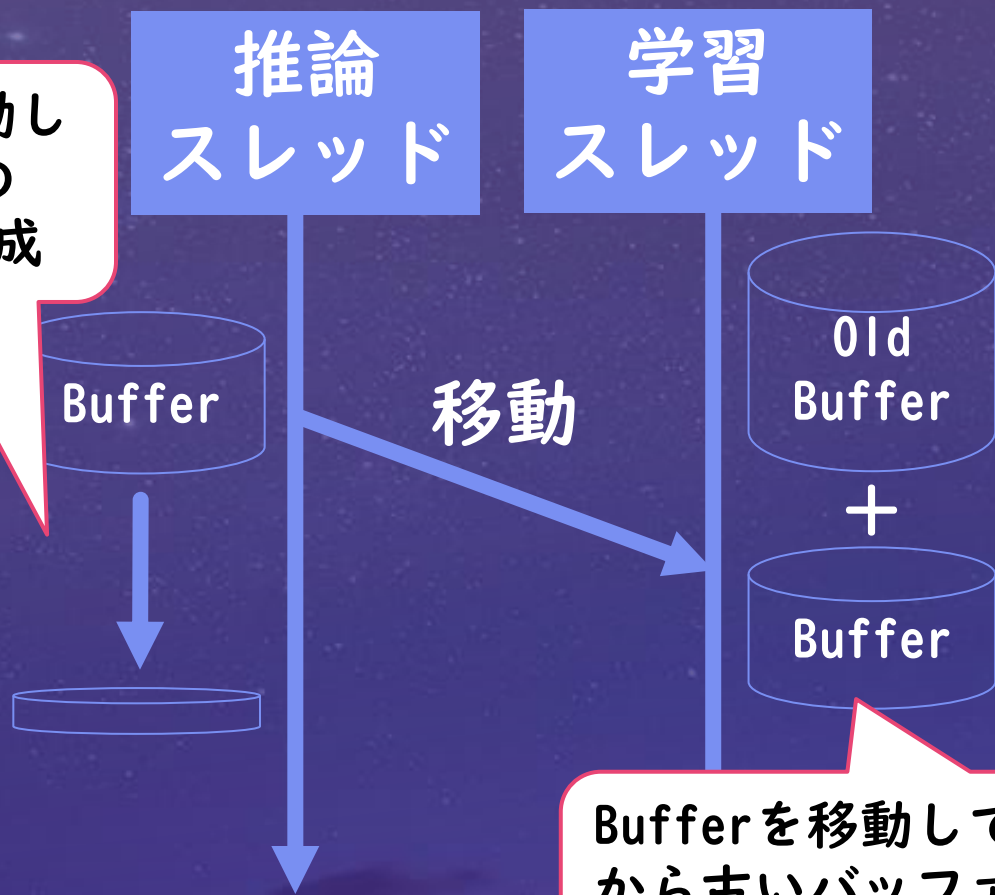
A) Inferenceスレッドで収集と推論を行い
Traningスレッドにデータを渡してから結合

B) **学習したモデルを素早く切り替えてから**
Traningスレッドで**古いモデルに新しいパラメータを同期**

といった方式で推論スレッドを止めないよう効率的に運用

A) Inferenceスレッドで収集と推論を行い Traningスレッドにデータを渡してから結合

Bufferを移動し
すぐに空の
Bufferを作成

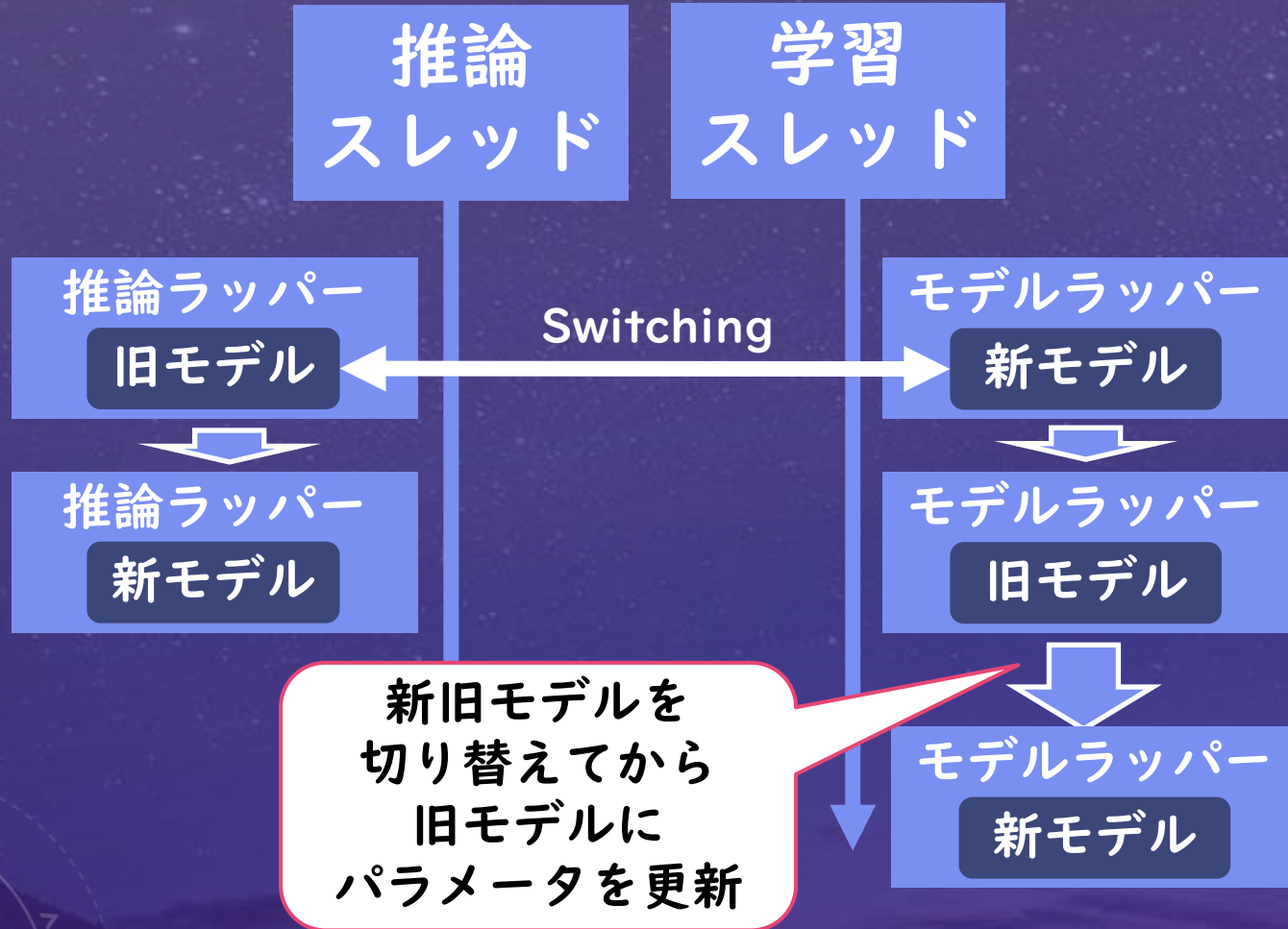


Bufferを移動して
から古いバッファ
と結合

```
class BaseDataBuffer(ABC):  
    _init_args: tuple[Any, ...]  
    _init_kwds: dict[str, Any]  
  
    @classmethod  
    def reconstructable_init(cls, *args: Any, **kwds: Any) -> Self:  
        """Stores constructor arguments for renewing the data buffer, and throw  
        them to :meth:`__init__`."""  
        instance = cls(*copy.deepcopy(args), **copy.deepcopy(kwds))  
        instance._init_args = args  
        instance._init_kwds = kwds  
        return instance  
  
    @property  
    def is_reconstructable(self) -> bool:  
        return hasattr(self, "_init_args") and hasattr(self, "_init_kwds")  
  
    def new(self) -> Self:  
        if self.is_reconstructable:  
            return self.__class__.reconstructable_init(*self._init_args, **self._init_kwds)  
        else:  
            raise RuntimeError(  
                "Can not create new instance! Did you forget to use `reconstructable_init`  
                instead of `__init__` when creating a instance?"  
            )
```

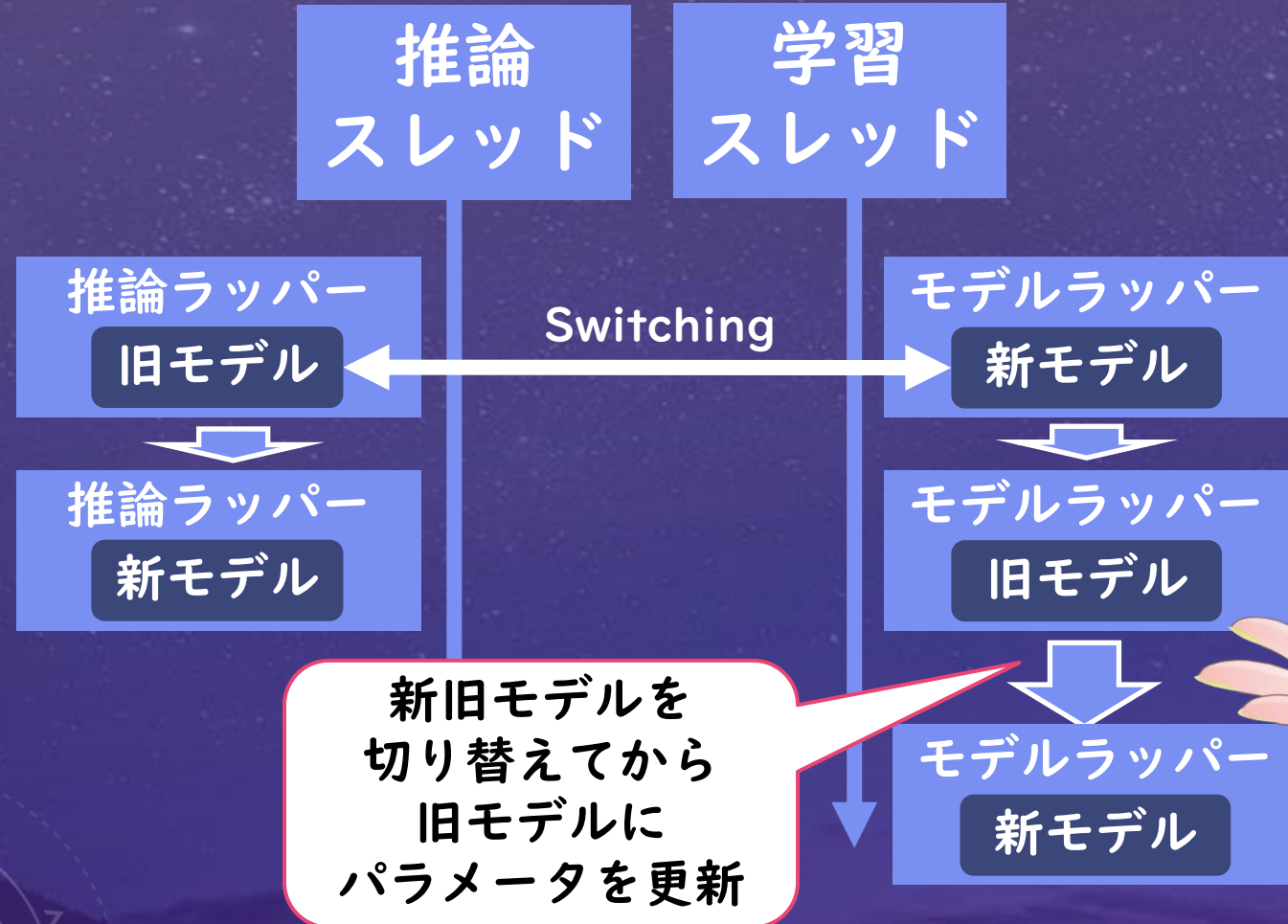
```
class ThreadSafeDataCollector(Generic[BufferType]):  
    def move_data(self) -> BufferType:  
        """Move data's pointer to other object."""  
        with self._lock:  
            return_data = self._buffer  
            self._buffer = self._buffer.new()  
            return return_data
```

学習したモデルを素早く切り替えてから Traningスレッドで古いモデルに新しいパラメータを同期



```
# 学習されたモデルを推論用にセットアップ。↓  
model_wrapper.freeze_model()↓  
  
# 学習モデルと推論モデルをスイッチ。↓  
model_wrapper.model, inference_wrapper.model = (↓  
    inference_wrapper.model, model_wrapper.model)↓  
)↓ You, 1 秒前 • Uncommitted changes  
  
# model_wrapperには推論に使われていた古いモデルが渡されるため、パラメータを同期。↓  
model_wrapper.model.load_state_dict(inference_wrapper.model.state_dict())↓  
  
# 推論に使われていたモデルを学習モードにする。↓  
model_wrapper.unfreeze_model()↓
```

学習したモデルを素早く切り替えてから Traningスレッドで古いモデルに新しいパラメータを同期



```
# 学習されたモデルを推論用にセットアップ。↓  
model_wrapper.freeze_model()↓  
  
# 学習モデルと推論モデルをスイッチ。↓  
model_wrapper.model, inference_wrapper.model = (↓  
inference_wrapper.model, model_wrapper.model)↓  
You, 1 秒  
  
# model  
model  
  
# 推  
model
```

どちらも推論を止めない工夫がしてあるよ！
すごいよね！

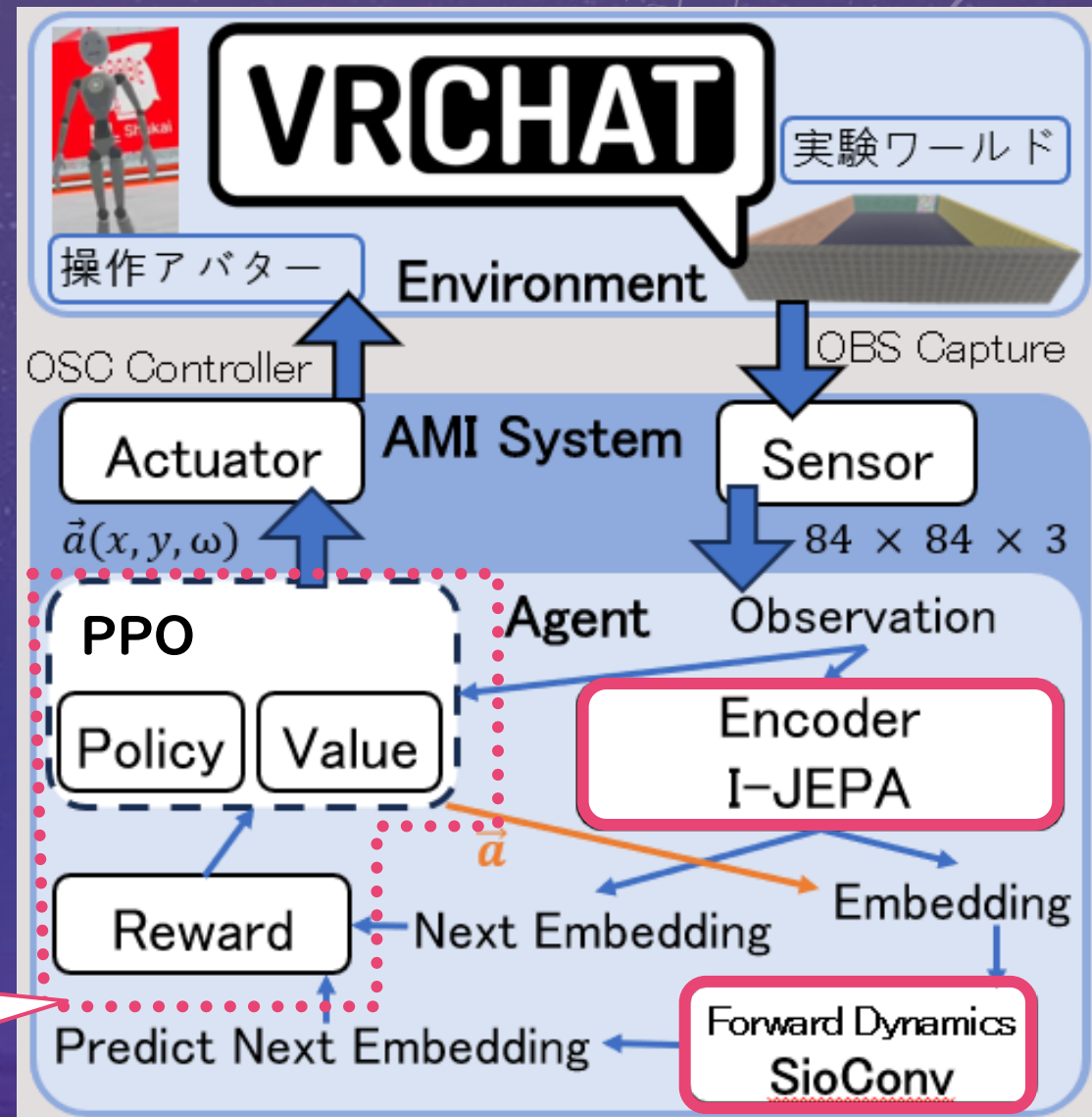


各学習モデルは新方式にそれぞれ変更

- 観測エンコーダ：I-JEPA
- Forward Dynamics：SioConv
- 強化学習方式：~~Dreamer~~

PPO

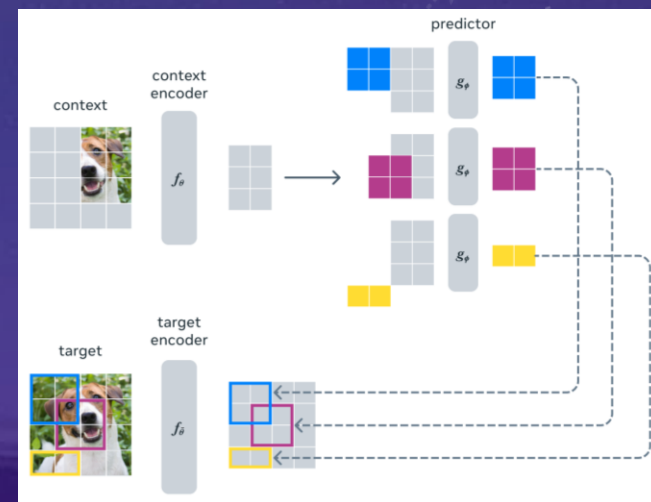
実際はマルチスレッド化されているため**正確ではない**が
去年のP-AMI<Q>とはそれぞれ
モデルが変わっている



観測エンコーダ:I-JEPA

- Yann LeCun氏の発表したモデル
- 画像に対する自己教師あり学習を通じて
世界の抽象的な表現を学習する機械学習
- 詳しくはzassouさんのI-JEPAのLTを参照
(今月末に動画化します)

画像引用: <https://ai.meta.com/blog/yann-lecun-ai-model-i-jepa/>



I-JEPA修正後Decoderの再構成画像

入力画像



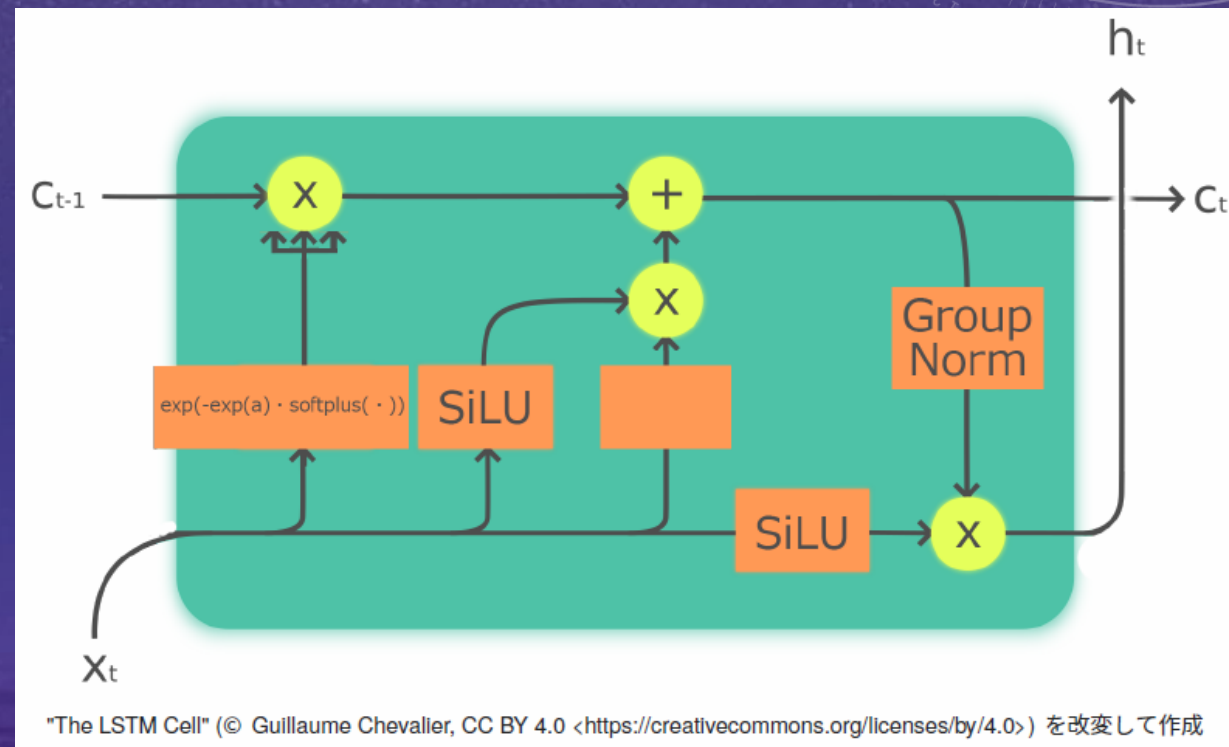
再構成画像



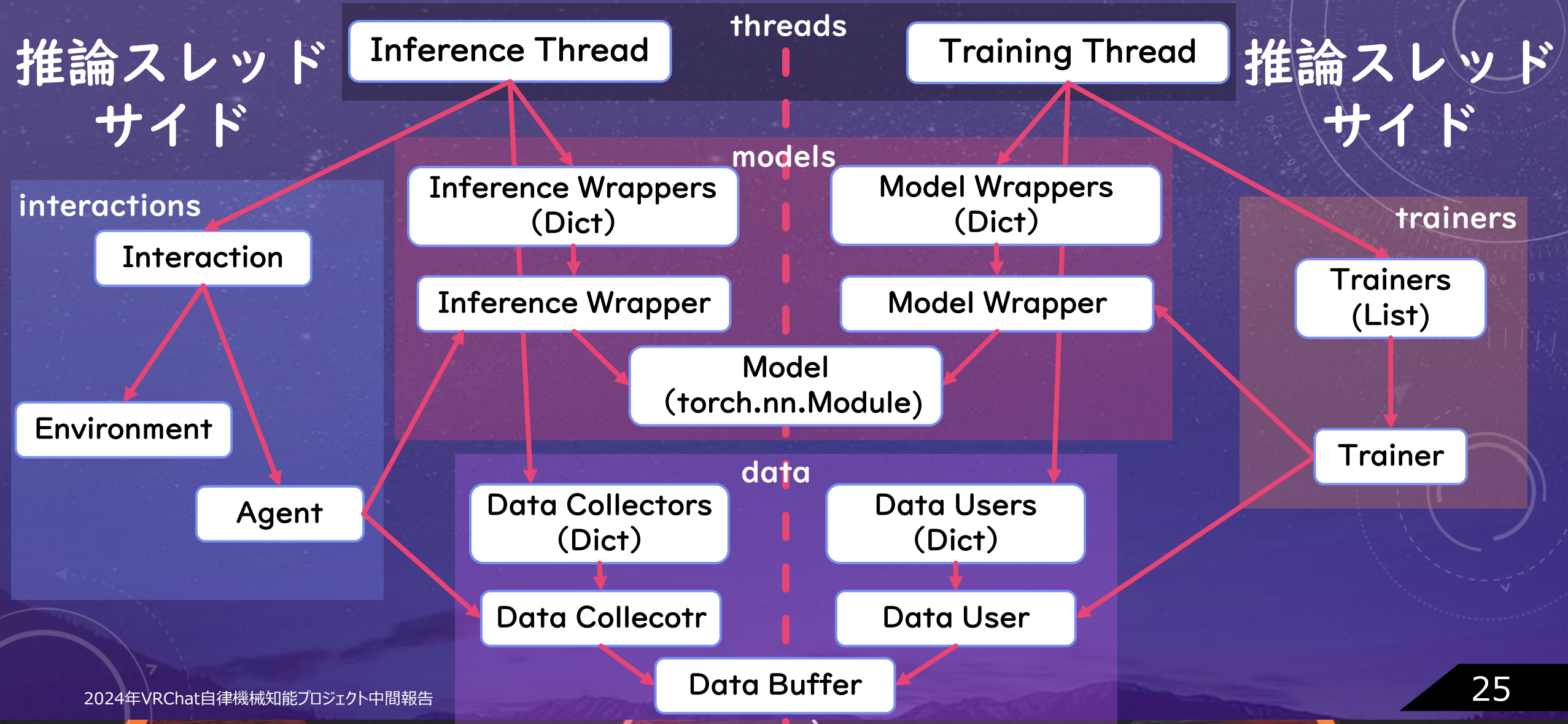
zassouさんGesonさんのI-JEPAの実験結果より

Forward Dynamics: SioConv

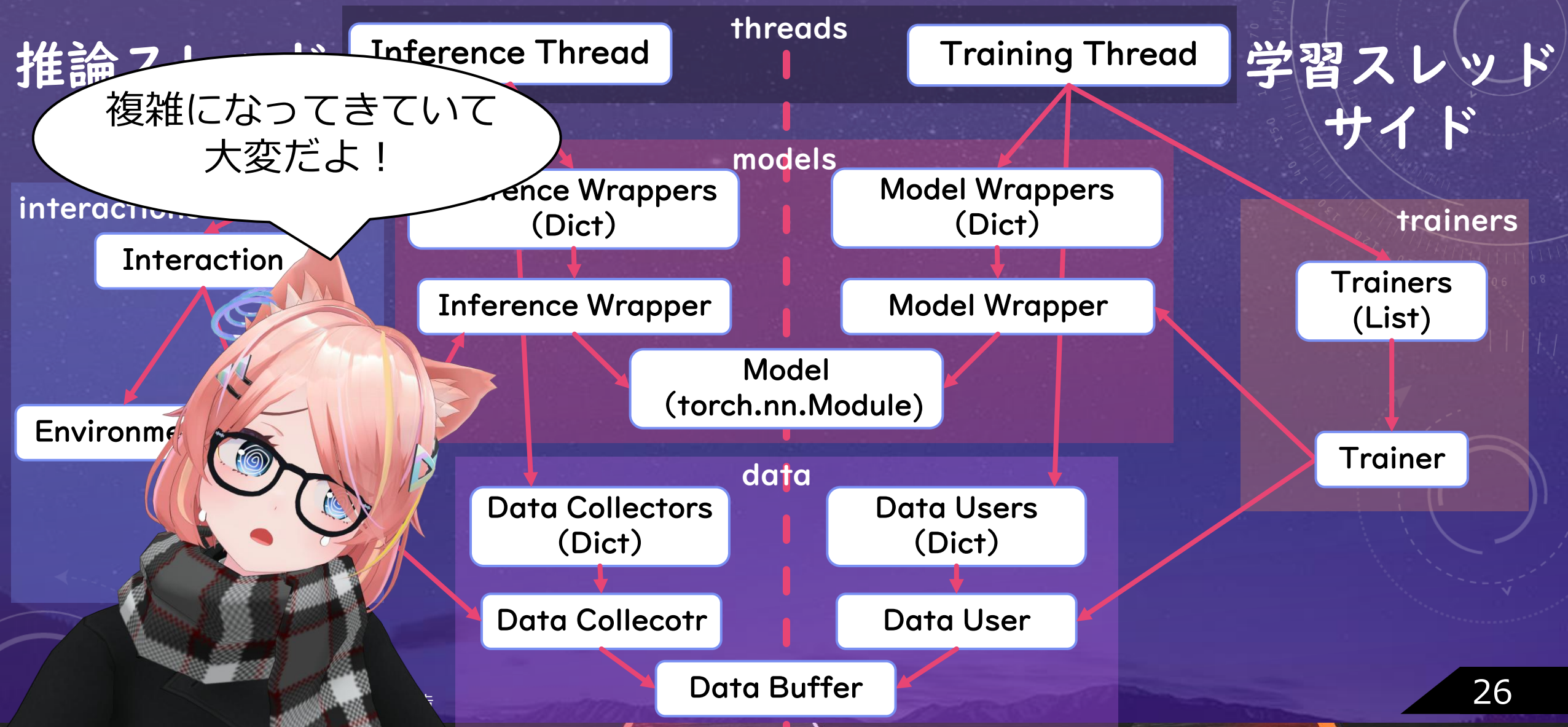
- myxyさんの開発した時系列モデル
- Transformerのように並列計算でき、RNNのように逐次的推論も出来るモデル
- **LSTM**から軽量化
- 隠れ状態を軽量化しメモリを省力化
- 詳しくはmyxyさんのLT参照
(こちらにも今月末には動画化予定)



システムの全体像 (クラス関係図)



システムの全体像 (クラス関係図)



各学習モデルは新方式にそれぞれ変更

- 基本構造は内発的好奇心を報酬とした学習構造
 - 観測Encoderで**特徴量抽出**
 - Forward Dynamicsで**行動後を予測**
 - 特徴量と予測から**好奇心の報酬**を算出
 - 強化学習で次の**行動を決定**

各学習モデルは新方式にそれぞれ変更

- 基本構造は内発的好奇心を報酬とした学習構造
 - 観測Encoderで**特徴量抽出**
 - Forward Dynamicsで**行動後を予測**
 - 特徴量と予測から**好奇心の報酬**を算出
 - 強化学習で次の**行動を決定**

処理構造はマルチスレッド化で複雑になってるけど基本的なこの考え方は変わっていないのがポイントだよ！



実際の検証機（4台）



実際の検証機（4台）

結構いいお値段の検証機！
Gesonさんの所属会社にあるよ！！



スポンサー様だよ!

- 検証機、ネットワーク環境は全てスポンサーのジー・オー・ピー株式会社様
- より提供されています



スポンサー様だよ！

- 検証機、ネットワーク環境は全てスポンサーのジー・オー・ピー株式会社様
- 提供されています



太っ腹だね！
ありがとうございます！

学習環境

- 現状は汎用的に様々なものが存在する
Japan Streetで学習



Curiosityの課題である
本質的に予測困難な摂動
(ブロックノイズ等)
だらけの世界で
正しく探索できるか実験予定



本質的に予測困難な摂動だらけのワールドって？

- ブロックノイズなど予測困難なもので埋め尽くされたワールド
- ブロックノイズだと壁と床の境界などが分かりづらい
- ランダム画像を壁と床に張り付けたワールドとして実装
- とは言え、下手な画像を使うと著作権問題が発生する

本質的に予測困難な摂動だらけの世界って？

- ブロックノイズなど予測困難な摂動だらけの世界を埋め尽くされた世界

つまり・・・

- ブロックノイズだと壁と床の境界などが分かりづらい
- ランダム画像を壁と床に張り付けた世界として
- とは言え、下手な画像を使うと著作権問題が発生



ランダム飯テロ画像で埋め尽くされたワールド!!

(画像の著作権保持者：Earl Klutz)



ランダム飯テロ画像で埋め尽くされたワールド!!

ランダムに秒間10枚程度
切り替わる飯テロワールドの
完成だよ!

田中スイセンさん
作ってくれて
ありがとうー!



ML Shukai

ありがとうございます

By ML集会

げそん<GesonAnko>

Myxy

Zassou

ぶんちん

田中スイセン

Earl Klutz (クルツ)