基于世界模型的生成式自动驾驶

世界模型在端到端中的应用

- 利用无标注数据
 - Next-token prediction 范式
 - 消化全量回流数据,形成数据飞轮
- 应用 RLHF(强化学习人类反馈)
 - 将人类反馈纳入数据迭代
 - 提供白盒分析面
- 减少工程环节,提升组织对齐
 - 从模型整合到数据整合

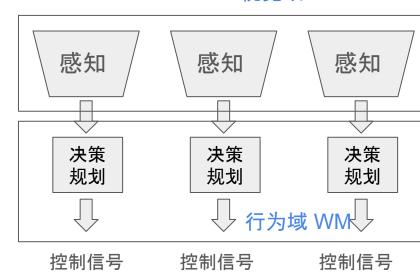
特征

○ 世界模型提供多视角重放能力: "共同看见"



白盒 分析

视觉域 WM



时间轴

世界模型利用全量回流数据

- 世界模型对场景、他车、自车统一时序建模
 - 场景的光影、天气、事件变化
 - 更好处理路权博弈
 - 自车车况掌握

• 全量信息利用

- 视觉信息不依赖标注(视觉域 WM)
- 不依赖用户反馈(差多个数量级), 直接建模用户(行为域 WM)
- 利用声音、车流状态等标注困难信息:音视频联合建模

挑战

- 跨车辆、跨车型的数据利用
- 保核心信息的低码率高分辨率 tokenizer
- 幻觉

工作积累(视觉域 WM)

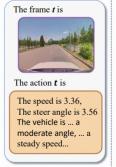
DreamLLM: 生成提升理解

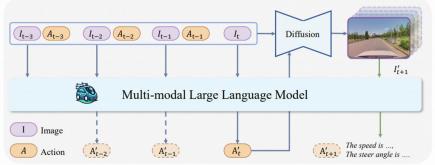
		ID	\mathcal{L}_{align}	MM-Vet	VQAv2	COCO
)	Stable Diffusion	X	-			12.43
	Creation-only	X	X	-		8.50
2	Creation-only	1	X	-	-	8.57
3	Comprehension-only	X	X	31.0	55.1	_
1	Comprehension-only	1	X	34.4	54.3	_
5	Joint-learning	1	X	35.9	56.6	8.46
5	Joint-learning	/	/	N/A	N/A	N/A

Vary: 多头输入专项提升解析力

复合层次化 token 设计

ADriver-I





Method	Input→Output	FID↓	FVD↓
DriveGAN	1F→12F	73.4	502.3
DriveDreamer	$1F+12B+12M\rightarrow 12F$	52.6	452.0
ADriver-I	$4F \rightarrow 4F$	2 5.5	97.0

AR 方案 4F -> 4F 103

工作积累(行为域 WM)

- 行为模型:直接在用户行为日志上预训练
- Reward Model:建模人类偏好,提供过程监督
 - PRM 驱动前进后退
- 增强推理:从推理时 MCTS 到训练时 MCTS
- 反 Reward Model: 偏好驱动的行为模型
 - 行为模型基础上 fine-tune

用户模行为 个性化建模 MCTS

预训练 后训练 推理

Video PreTraining (VPT): Learning to Act by Watching Unlabeled Online Videos (2022)

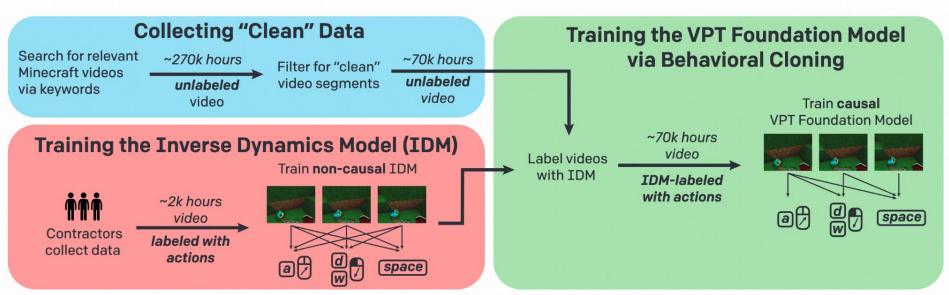


Figure 2: Video Pretraining (VPT) Method Overview.

IDM 对自动驾驶有没有用? https://zhuanlan.zhihu.com/p/688921480

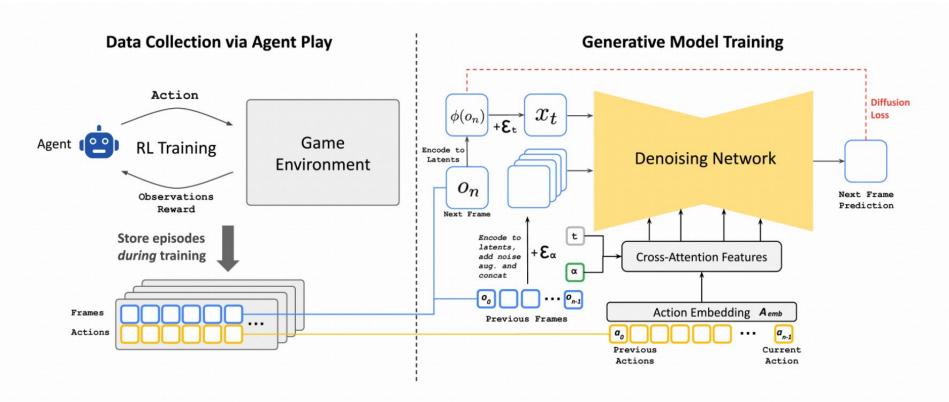


Figure 3: GameNGen method overview. v-prediction details are omitted for brevity.

RGB 世界 方块世界

