

# PR #22604 完整报告

sgl-project/sglang

[Diffusion] Standalone Rollout API + Denoising Environment Backpass + SP-Aligned Log-Prob for T2I Post-Training

合并时间: 2026-04-15 10:10

原文链接: <http://prhub.com.cn/sgl-project/sglang/pull/22604>

## 执行摘要

- 一句话: 为扩散模型后训练新增独立 Rollout API, 支持轨迹收集和序列并行对齐的对数概率。
- 推荐动作: 建议精读此 PR 以学习其设计模式: 混入类 (RolloutDenoisingMixin) 分离核心逻辑、SP 对齐策略 (避免 all\_reduce) 和按样本粒度 API 设计。关注 `_kwargs_to_cpu` 的递归问题和文件组织, 可能需后续优化。

## 功能与动机

根据 PR body, RL-based 后训练 (如 FlowGRPO) 需要专用 serving endpoint 来隔离通用 T2I 生成路径, 并提供足够的轨迹元数据以在外部重放 rollout 进行策略梯度计算, 同时在 Sequence Parallelism 下保持数值稳定性。

## 实现拆解

1. 新增独立 Rollout HTTP API: 在 `python/sglang/multimodal_gen/runtime/entrypoints/post_training/rollout_api.py` 中定义 POST `/rollout/generate` 端点, 使用 `RolloutRequest/RolloutResponse` 结构, 通过 `_extract_single_sample_tensor` 和 `_slice_rollout_trajectory_for_sample` 实现按样本粒度输出, 便于 RL 训练器处理单个轨迹。
2. 引入 RolloutDenoisingMixin: 在 `python/sglang/multimodal_gen/runtime/post_training/rollout_denoising_mixin.py` 中创建混入类, 添加 `_maybe_init_denoising_env_collection` 和 `_maybe_append_dit_trajectory_step` 等方法, 用于收集冻结的 transformer kwargs 和 DiT 轨迹 (如原始噪声潜变量), 通过 `_kwargs_to_cpu` 将张量移至 CPU。
3. 增强序列并行支持: 在 `python/sglang/multimodal_gen/runtime/post_training/sp_utils.py` 中新增 `gather_stacked_latents_for_sp` 等函数, 确保 SP 下张量被正确收集到完整形状, 避免数值漂移; SP 对齐对数概率通过全缓冲区噪声计算实现, 无需额外集合通信。
4. 添加张量序列化工具: 在 `python/sglang/multimodal_gen/runtime/entrypoints/post_training/rollout_utils.py` 中定义 `tensor_to_base64` 和 `_maybe_serialize` 函数, 用于将轨迹数据序列化为 base64 字符串以便 HTTP 传输。
5. 配套测试与配置: 新增 `python/sglang/multimodal_gen/test/unit/test_rollout_api.py` 和修改 `test_scheduler_rollout_unit.py` 等测试文件, 验证序列化、API 响应和数值正确性; 同时添加 pipeline config mixins 如 `qwen_image_rollout_pipeline_mixin.py` 用于模型特定收集逻辑。

关键文件:

- `python/sglang/multimodal_gen/runtime/entrypoints/post_training/rollout_api.py` (模块后训练入口; 类别 `source`; 类型 `entrypoint`; 符号 `_extract_single_sample_tensor`, `_slice_rollout_trajectory_for_sample`, `_serialize_rollout_trajectory`, `_build_response`): 定义了独立的 Rollout HTTP API 端点, 是实现用户接口的核心文件。
- `python/sglang/multimodal_gen/runtime/post_training/rollout_denoising_mixin.py` (模块去噪混入; 类别 `source`; 类型 `dependency-wiring`; 符号 `_kwargs_to_cpu`, `RolloutDenoisingMixin`, `_maybe_prepare_rollout`, `_maybe_collect_rollout_log_probs`): 包含 `RolloutDenoisingMixin` 混入类, 负责收集 Denoising 环境数据和 DiT 轨迹。
- `python/sglang/multimodal_gen/runtime/post_training/sp_utils.py` (模块序列并行工具; 类别 `source`; 类型 `core-logic`; 符号 `should_do_sp_collective`, `gather_stacked_latents_for_sp`, `all_reduce_if_sp_sharded`, `all_gather_if_sp_sharded`): 提供序列并行辅助函数, 确保 rollout 数据在 SP 下正确收集, 是实现 SP 对齐对数概率的关键。
- `python/sglang/multimodal_gen/runtime/entrypoints/post_training/utils.py` (模块序列化工具; 类别 `source`; 类型 `core-logic`; 符号 `tensor_to_base64`, `base64_to_tensor`, `_maybe_serialize`, `_maybe_deserialize`): 实现张量序列化和反序列化工具, 用于将轨迹数据编码为 base64 字符串以通过 HTTP 传输。
- `python/sglang/multimodal_gen/test/unit/test_rollout_api.py` (模块单元测试; 类别 `test`; 类型 `test-coverage`; 符号 `TestTensorToBase64Roundtrip`, `_roundtrip`, `test_float32_1d`, `test_float32_nd`): 新增单元测试, 验证张量序列化、API 响应构建和轨迹切片功能的正确性。

关键符号: `_extract_single_sample_tensor`, `rollout_generate`, `_kwargs_to_cpu`, `_maybe_prepare_rollout`, `_maybe_collect_rollout_log_probs`, `gather_stacked_latents_for_sp`, `tensor_to_base64`, `_maybe_serialize`

## 关键源码片段

`python/sglang/multimodal_gen/runtime/entrypoints/post_training/rollout_api.py`

定义了独立的 Rollout HTTP API 端点, 是实现用户接口的核心文件。

```
def _extract_single_sample_tensor(obj: Any, sample_idx: int, batch_size: int) -> Any:
    """递归提取单个样本的张量, 用于将批次数据拆分为 per-sample 粒度。"""
    if isinstance(obj, torch.Tensor):
        # 如果张量的第一维等于批次大小, 则提取对应样本
        if obj.dim() >= 1 and obj.shape[0] == batch_size:
            return obj[sample_idx].contiguous()
        return obj
    if isinstance(obj, dict):
        # 递归处理字典中的每个值
        return {
            k: _extract_single_sample_tensor(v, sample_idx, batch_size)
            for k, v in obj.items()
```

```

    }
    if isinstance(obj, list):
        # 递归处理列表
        return [_extract_single_sample_tensor(v, sample_idx, batch_size) for v in obj]
    if isinstance(obj, tuple):
        # 递归处理元组并保持类型
        return tuple(
            _extract_single_sample_tensor(v, sample_idx, batch_size) for v in obj
        )
    return obj # 非张量或容器类型直接返回

```

## python/sglang/multimodal\_gen/runtime/post\_training/rollout\_denoising\_mixin.py

包含 RolloutDenoisingMixin 混入类，负责收集 Denoising 环境数据和 DiT 轨迹。

```

def _kwargs_to_cpu(d: Any) -> Any:
    """将嵌套结构中的张量移至 CPU，但当前实现未完全递归处理嵌套序列。"""
    if isinstance(d, torch.Tensor):
        return d.detach().cpu()
    if isinstance(d, dict):
        return {k: _kwargs_to_cpu(v) for k, v in d.items()}
    if isinstance(d, list):
        return [_kwargs_to_cpu(v) for v in d]
    if isinstance(d, tuple):
        return tuple(_kwargs_to_cpu(v) for v in d) # 注意：这里可能未处理嵌套元组中的张量
    return d

```

```

class RolloutDenoisingMixin:
    def _maybe_init_denoising_env_collection(
        self,
        batch,
        pipeline_config,
        image_kwargs: dict[str, Any],
        pos_cond_kwargs: dict[str, Any],
        neg_cond_kwargs: dict[str, Any],
        guidance: torch.Tensor | None,
    ) -> None:
        """根据标志初始化 Denoising 环境收集状态。"""
        collect_env = batch.rollout_return_denoising_env
        collect_traj = batch.rollout_return_dit_trajectory
        if not (collect_env or collect_traj):
            batch._rollout_dit_env_state = None
            return
        # 使用 pipeline_config 的清理函数处理 kwargs
        sanitize = getattr(pipeline_config, "sanitize_dit_env_kwargs", lambda x: x)
        if collect_env:
            env = RolloutDenoisingEnv(
                image_kwargs=_kwargs_to_cpu(sanitize(image_kwargs)),
                pos_cond_kwargs=_kwargs_to_cpu(sanitize(pos_cond_kwargs)),

```

```

neg_cond_kwargs=(
    _kwargs_to_cpu(sanitize(neg_cond_kwargs))
    if neg_cond_kwargs
    else None
),
guidance=guidance.detach().cpu() if guidance is not None else None,
)
else:
    env = None
# 初始化状态以存储轨迹步骤
batch._rollout_dit_env_state = {
    "env": env,
    "step_latents": [],
    "timesteps": [],
}

```

## 评论区精华

review 中, `gemini-code-assist[bot]` 指出 `_kwargs_to_cpu` 函数不是完全递归的, 对于嵌套序列 (如列表的列表中的张量) 无法正确处理, 且可能将元组转换为列表, 建议实现一个更健壮的递归版本以保持类型一致性。`mickqian` 评论了文件路径问题, 建议将 `mixin` 文件移至 `pipeline_configs/mixins` 目录。这些讨论凸显了代码健壮性和项目结构的一致性问题, 但 PR 已合并, 可能未完全解决。

- `_kwargs_to_cpu` 函数的递归问题 (correctness): 建议实现更健壮的递归版本以保持类型一致性, 但 PR 中未显示是否已修复。
- 文件路径组织 (style): 评论简短, 可能已接受或忽略, 但未在 PR 中明确调整。

## 风险与影响

- 风险: 技术风险包括: 1. 回归风险: 新 API 和混入类可能影响现有扩散模型生成路径, 特别是在 `DenoisingStage` 的修改中 (`python/sglang/multimodal_gen/runtime/pipelines_core/stages/denoising.py`), 若生命周期钩子调用顺序错误可能导致逻辑错误。2. 性能开销: 张量序列化和反序列化 (通过 `tensor_to_base64`) 可能增加 CPU 和内存开销, 尤其在返回大型轨迹时。3. 数值稳定性: SP 对齐对数概率依赖于全缓冲区噪声计算, 若噪声生成或收集逻辑有误, 可能导致跨 rank 不一致。4. 兼容性: 新 API 仅支持 T2I 任务, 未来扩展至其他任务 (如 T2V) 时需额外适配。
- 影响: 对用户 (RL 训练者) 而言, 新增了专用端点, 简化了轨迹数据获取, 提升训练效率; 对系统, 增加了新的 HTTP 路由和数据处理模块, 需要维护和测试; 对团队, 引入了混入类和 SP 工具, 需理解设计以进行后续开发。影响范围集中在扩散模型后训练模块, 不影响核心推理路径。
- 风险标记: 新 API 接口, 序列化开销, SP 逻辑复杂, 生命周期钩子风险

## 关联脉络

- PR #22763 [diffusion] chore: auto-enable best parallel setting if unspecified: 同属扩散模型模块，涉及性能优化和并行设置，可能共享类似的设计模式。
- PR #22667 [diffusion] model: support Ltx 2.3 two stage ti2v: 均为扩散模型功能扩展，展示仓库在扩散领域的持续演进。