

RC-TDA

2026

算法创新赛

可靠缓存
选择性预测修正



2026 AIC 算法创新赛

RC-TDA

视觉语言模型可靠跨域 测试时适应

可靠缓存与选择性预测修正

团队名称：卓越队

参赛编号：AIC-2026-72490446

汇报内容

问题动机、算法设计、实验结果与应用价值

01	问题与目标	跨域识别、无标签测试流与缓存风险
02	算法设计	总体架构与三个核心模块
03	实验与分析	两种骨干、逐任务收益、消融与资源成本
04	应用与结论	应用条件、方法边界与主要结论

01

问题与目标

跨域识别与测试时适应

研究动机与正负缓存基础

项目背景：环境变化带来什么问题？



正常光照



遮挡干扰



素描风格

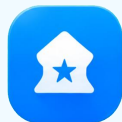
概念示意

同一目标在**不同测试环境**下的外观可能发生显著变化，**容易导致缓存检索和预测出现偏差。**



正缓存误写

将不可靠样本写入正缓存，引入噪声并放大错误。



负证据偏差

负缓存样本选择不当，产生错误的负证据。



修正过强

缓存修正强度失控，覆盖原始模型的正确判断。

研究问题：跨域识别中的缓存可靠性

类别保持不变，光照、背景与图像风格可能改变预测

01 哪些样本值得保留

低熵也可能预测错误，错误伪标签可能占据有限缓存。

02 负向证据约束哪些类别

仅靠概率区间，难以表达候选类别之间的语义关系。

03 何时减弱缓存修正

类别响应接近时，缓存贡献也可能使原有判断变差。

已知类别集合



猫 狗 汽车

模型在给定类别中进行选择。

测试时出现新类别



真实类别：狐狸 模型预测：狗

新类别不在候选集合中，可能被误分为已有类别。

目标：冻结基础模型，以有限缓存利用目标域信息

核心创新：我们改进了哪里？

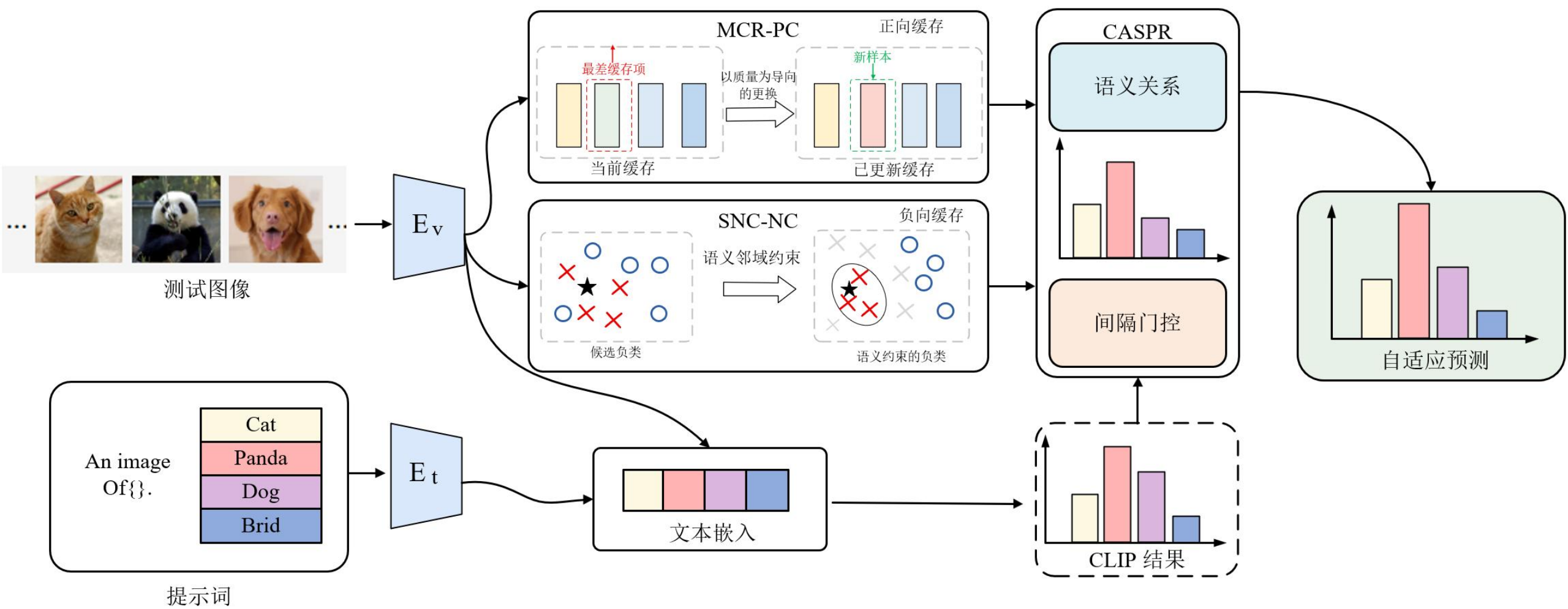
方法模块	核心改进内容	解决的关键问题	设计目标
MCR-PC 正缓存筛选	预测熵与图文匹配 联合排序缓存候选	低熵不能保证 伪标签正确	旨在改善候选保留 控制错误条目影响
SNC-NC 负证据约束	概率区间与语义邻域 共同约束负掩码	负向作用范围 缺少语义限制	限定相关候选类别 保留概率筛选条件
CASPR 选择性修正	预测间隔与语义门控 选择性减弱缓存贡献	缓存修正可能改变 原本正确的预测	调节模糊样本中的 缓存贡献

算法设计

RC-TDA 总体架构

正缓存、负缓存与选择性预测修正

RC-TDA 总体架构



SNC-NC约束负掩码，CASPR调节正负缓存的合成贡献

MCR-PC: 多线索可靠性感知正缓存

不确定性越高，代价越大
图文匹配越强，代价越小

低熵不等于预测正确，图文匹配补充语义一致性信息

$$C(x) = E(x) + \lambda_e \bar{E}(x) - \lambda_p \text{Rmax}(x)$$

保留与替换

按原始预测类别分别维护缓存
未满足则插入，满时比较最大代价
候选代价更低，才替换最差条目

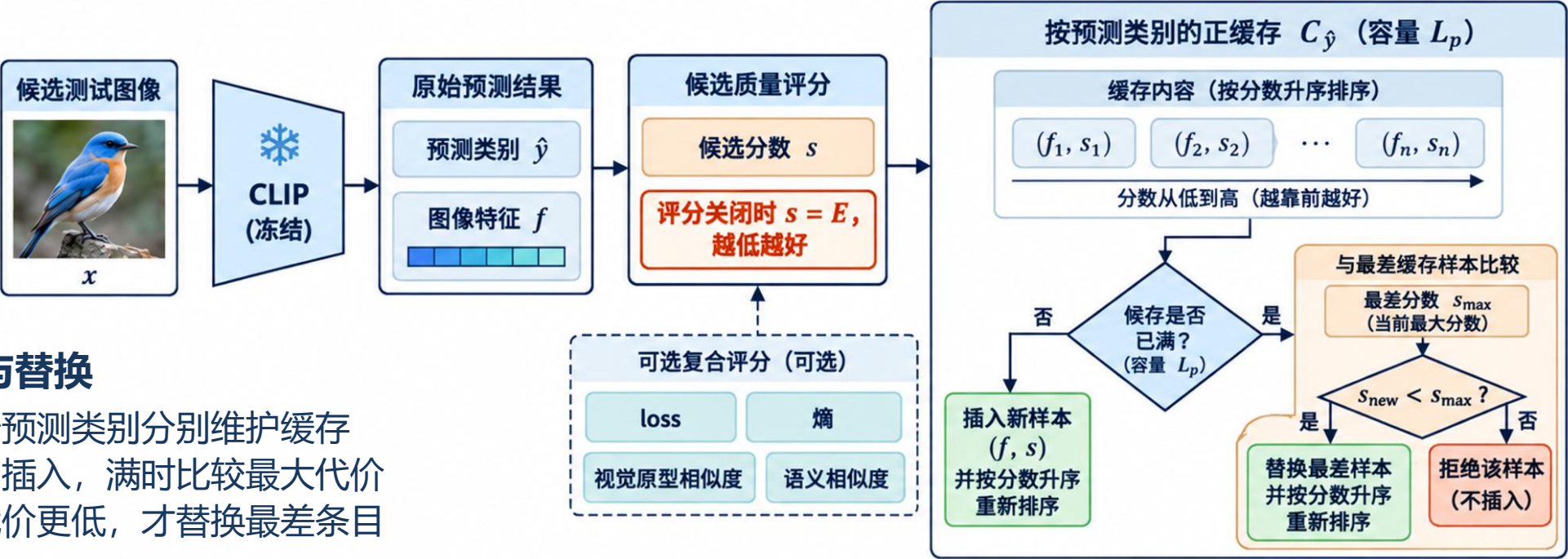
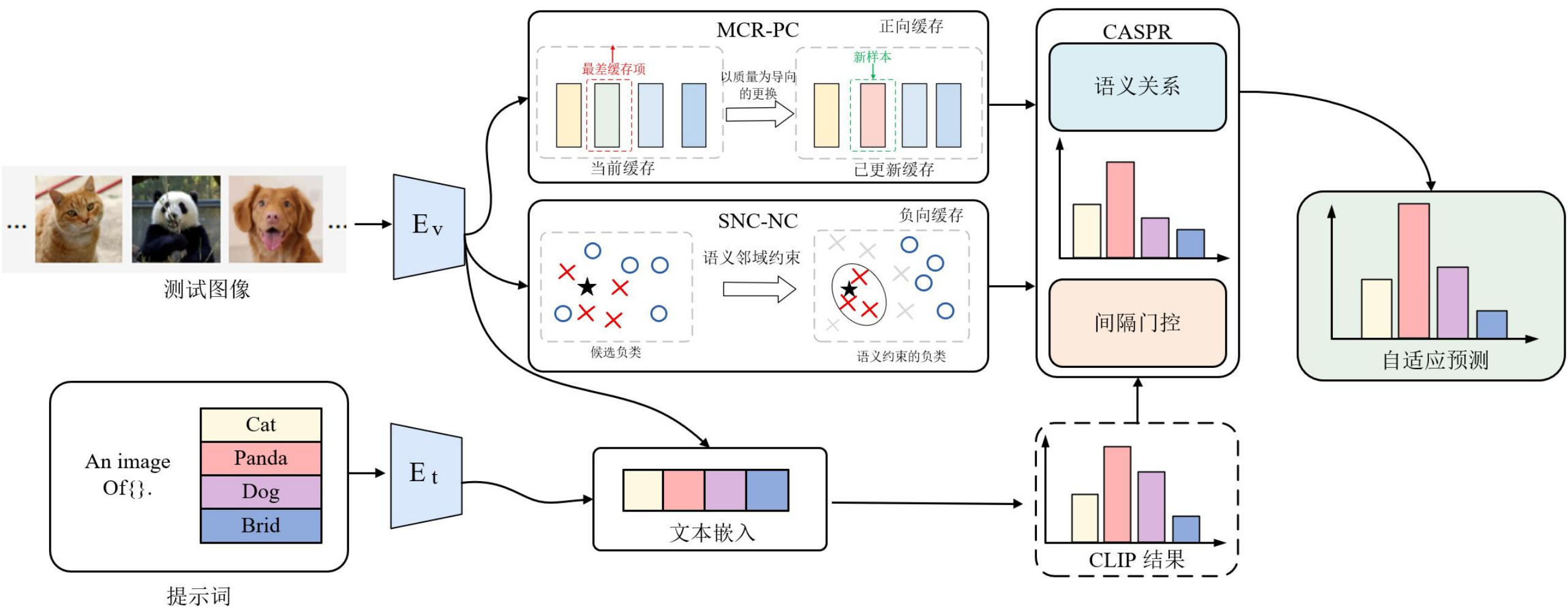


表2 ImageNet配置: $C(x)=E(x)-0.1R_{\max}(x)$ 。图中的可选评分项并非全部启用。
 $R_{\max}$ 为图文原型最大匹配; 多视图时, 对各视图先取最大匹配, 再求均值。

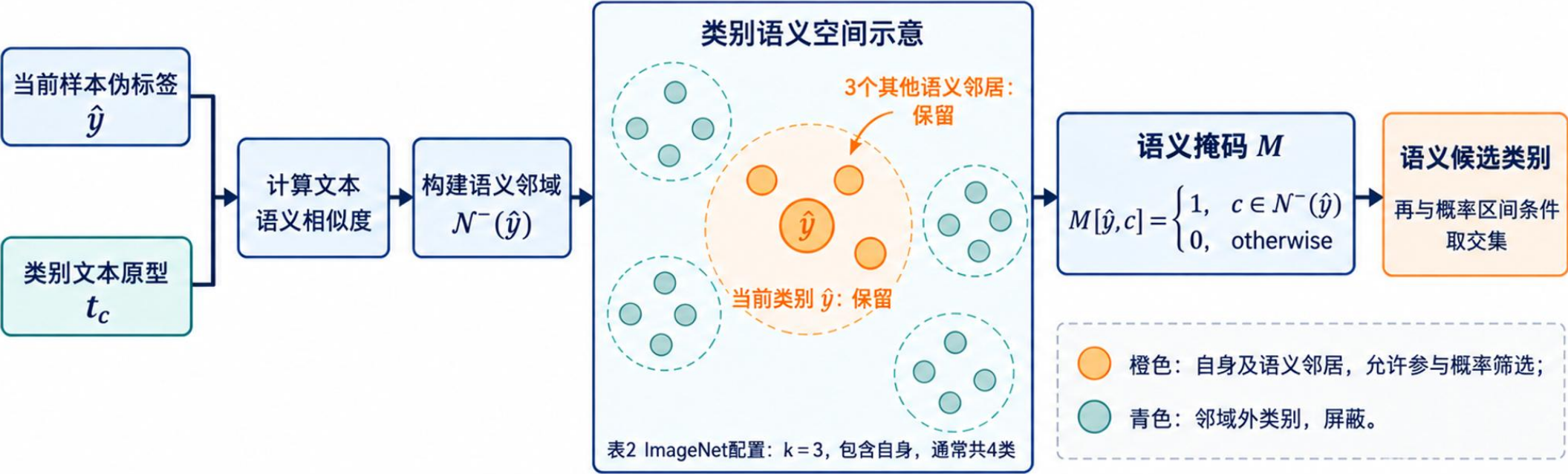
RC-TDA 总体架构



SNC-NC约束负掩码，CASPR调节正负缓存的合成贡献

SNC-NC: 语义邻域约束负缓存

保留概率条件，同时限制负向证据的类别作用范围



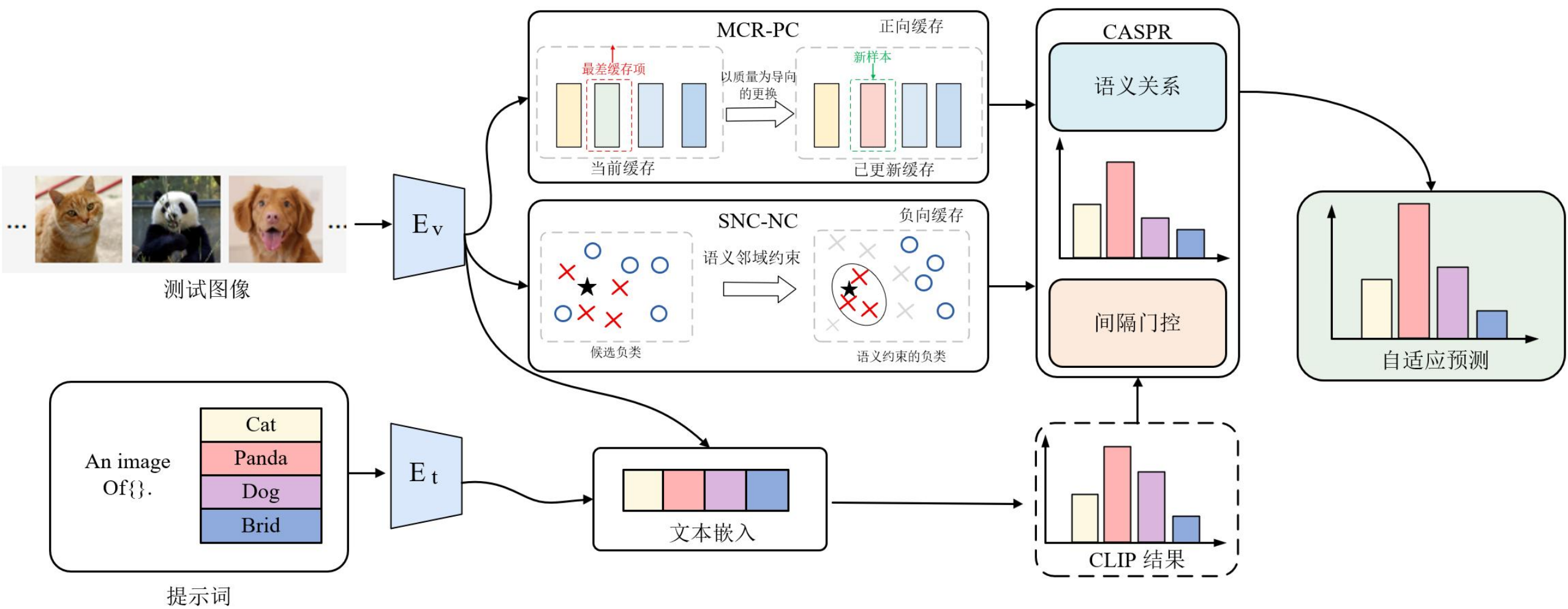
如何产生负向证据

以负缓存条目的原始预测类别为邻域中心。
语义掩码与概率区间取交集，再计算负缓存响应。

保留为候选 ≠ 直接抑制

橙色类别仅获得参与概率筛选的资格。
是否形成负证据，还需满足对应概率条件。

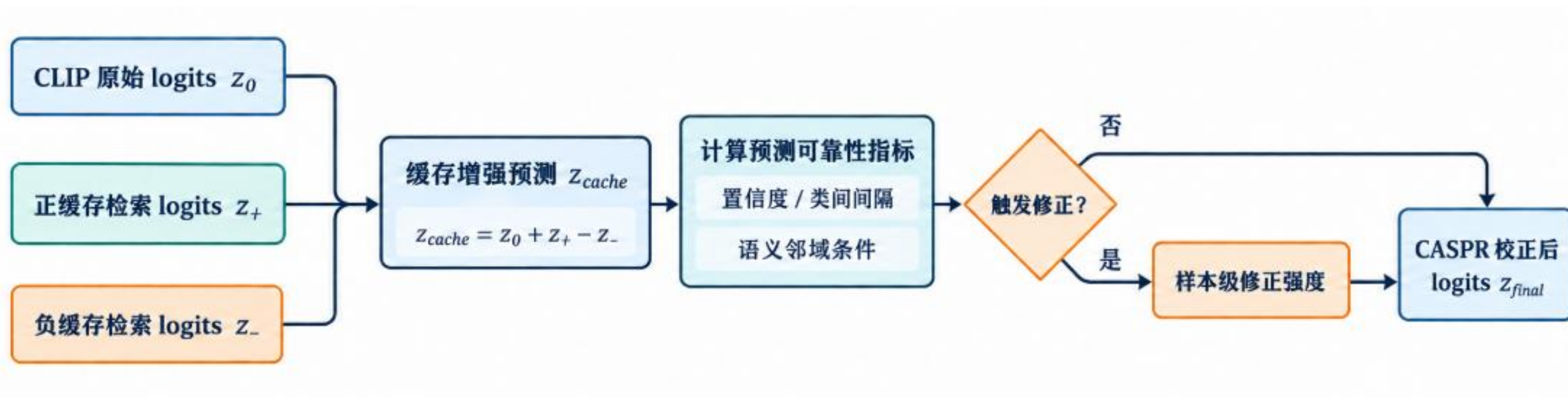
RC-TDA 总体架构



SNC-NC约束负掩码，CASPR调节正负缓存的合成贡献

CASPR: CLIP 锚定的选择性预测修正

冻结 CLIP 提供锚定参照，门控决定哪些样本需要减弱修正



触发条件：Top-2间隔小、Top-2类别相邻，且原始CLIP预测类别位于对应语义邻域内。

触发时： $z_{final} = z_0 + (1-\eta)(z_{cache}-z_0)$ ，即收缩缓存带来的分数变化。

未触发时： $z_{final} = z_{cache}$ 。冻结CLIP提供参照，其预测不作为真实标签。

门控关闭时保留缓存响应，触发时减弱缓存贡献

实验与分析

分类效果与消融验证

逐任务收益、缓存配置与计算开销

实验设置：两种骨干与两类评价基准

CLIP-ResNet-50与CLIP-ViT-B/16，评价指标为Top-1准确率

基准	数据集与任务	评价重点
分布变化	ImageNet、A、V2、R、Sketch	自然分布变化
细粒度分类	Aircraft、Cars、Flower102、Pets	相近类别判别
其他跨域分类	Caltech101、DTD、EuroSAT Food101、SUN397、UCF101	物体、纹理、遥感 食物、场景与动作图像

测试标签仅用于离线评价，不参与缓存更新与门控判断

OOD：A、V2、R、Sketch 四项均值；跨域：十任务等权宏平均

主要结果：OOD 与跨域分类表现

OOD为四项自然分布变化均值，十任务为跨域分类宏平均，单位为%

方法	RN50 OOD均值	ViT-B/16 OOD均值	RN50 十任务均值	ViT-B/16 十任务均值
CLIP	43.09	59.42	56.63	64.59
MTA	46.73	63.86	60.99	67.58
RC-TDA	48.64	65.60	62.77	68.89
Δ vs CLIP	(+5.55)	(+6.18)	(+6.14)	(+4.30)
Δ vs MTA	(+1.91)	(+1.74)	(+1.78)	(+1.31)

全组合消融：完整方法取得最高准确率

ResNet-50，准确率单位为%，关闭模块时恢复对应默认操作

MCR-PC	SNC-NC	CASPR	ImageNet	十任务均值
X	X	X	61.35	61.03
✓	X	X	62.20	61.74
X	✓	X	61.92	61.42
X	X	✓	61.75	61.38
✓	✓	X	62.96	62.24
✓	X	✓	62.71	62.06
X	✓	✓	62.58	62.03
✓	✓	✓	63.65	62.77

相对全关设置，ImageNet提高2.30，十任务均值提高1.74个百分点

ImageNet分类表现与测试时间记录

ImageNet, CLIP-ResNet-50

方法	测试时间	Top-1准确率
CLIP	12分钟	59.81%
TPT	12小时50分钟	60.74%
DiffTPT	34小时45分钟	60.80%
RC-TDA	15分钟	63.65%

+ 3.84

个百分点
相对原始CLIP

- 34小时30分钟

相对DiffTPT的总测试时间

- 12小时35分钟

相对TPT的总测试时间

+ 3分钟

相对CLIP的总测试时间

冻结模型、无需在线反向传播，额外计算集中在缓存与分数处理

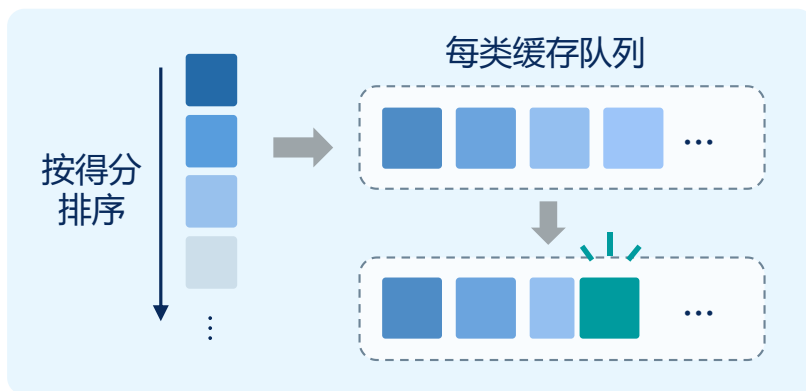
总结与应用

适用场景与方法边界

主要结果与后续验证方向

总结：可靠缓存与选择性预测修正

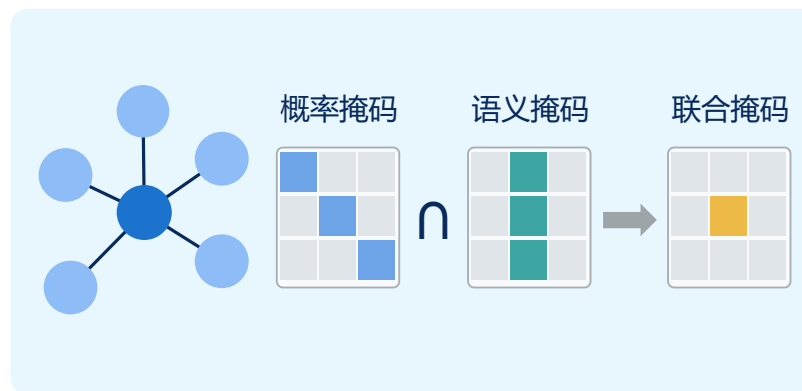
从候选保留、负向证据到最终预测，改进测试历史的使用方式



MCR-PC

哪些样本值得保留？

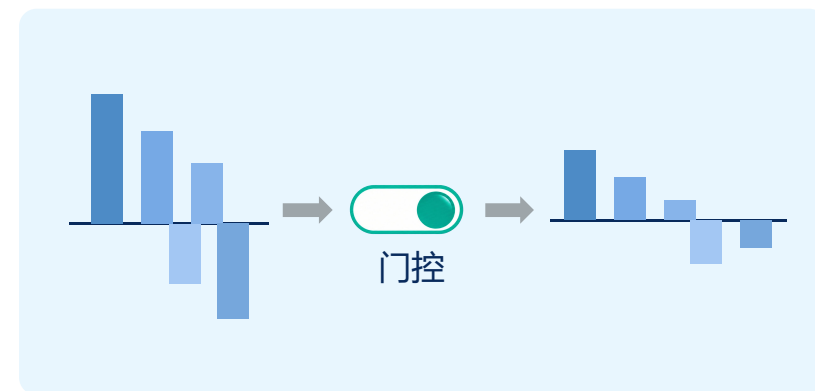
预测熵与图文匹配联合排序



SNC-NC

负证据作用于哪些类别？

概率区间与语义邻域取交集



CASPR

何时减弱缓存贡献？

联合门控触发缓存残差收缩

完整RC-TDA的分类结果

63.65%

RN50 · ImageNet

较原始CLIP +3.84个百分点

62.77%

RN50 · 十任务平均

较原始CLIP +6.14个百分点

68.89%

ViT-B/16 · 十任务平均

较原始CLIP +4.30个百分点

冻结基础模型 · 无需在线反向传播 · 有限缓存 · 无标签测试流

应用方向：环境变化下的固定类别识别

目标标签不足 · 在线训练预算有限



遥感地表分类

地域、季节变化影响图像外观

已有EuroSAT公开基准实验



农作物病害分类

光照、设备、背景变化影响识别

拟开展目标场景验证



道路场景分类

天气、拍摄条件变化影响判断

拟开展目标场景验证



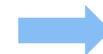
无标签目标图像



冻结CLIP提取特征



维护有限正负缓存



选择性调节预测

应用价值： 利用测试历史辅助分类，减少在线反向传播的计算需求。

验证边界： 现有证据来自公开分类基准；现场效果、运行资源及长期稳定性仍需验证。

RC-TDA

视觉语言模型可靠跨域测试时适应

感谢聆听，敬请指正