Bai 高度 2024年度述职报告

道路结构 | 秦正伟

2024-OKR	目标/完成度	关键工作&成果
O1	构建道路级感知体系,实现可行驶道路-道路 边界-导流区一体化感知方案,提升轻图村域、 路口通行表现 (完成度 95%,自评4.5)	✓ 道路级感知RD负责人,从0到1构建可行驶道路方案,融合SD信息,提升远视距、静动态遮挡下区域完整性,提升轻图全场景通行表现 ✓ 设计stable matching方法及多层次特征增强方法,漏检、位置不准取得下游可感知的提升 ✓ 通过距离匹配构建双边界过滤策略,解决数据版本不一致的问题,点亮后支持轻图精细策略调整 ✓ 构建可扩展的mask评测-可视化体系,实现道路边界细分类评测,支持20m-30m可行驶道路横向扩展
O2	攻坚引导线专项,引导线模型效果明显提升,明显提升轻图路口通过率,提升司乘安心感(完成度95%,自评4.5)	 ✓ 引导线碰撞专项RD负责人,基于道路级感知构建安全边界约束优化方法,联合优化可行驶道路-引导线,城区场景碰撞case明显收敛,右转专用道等场景通过率大幅提升 ✓ 升级车道级引导到末端引导,引入中心线顺逆属性交互,进逆行车道及压导流区行为明显优化 ✓ 专项版本测试接口人,从路测结果上驱动模型研发
O3	夯实基础工具链建设,探索AI原生新技术,实现端到端防御性减速方案,降低高速场景碰撞风险(完成度90%,自评4.0)	 ✓ 构建可扩展的对比评测框架,评测分析效率提升90%+,支持模型敏捷迭代 ✓ 端到端防御性减速RD负责人,优化时序建模方法,端时序减速度预测模型达到上车测试状态,端到端难解的问题利用新方案的解决率 ≥ 60% ✓ 构建端到端减速数据闭环方案,上下坡图像变化导致的误检明显优化,1次/百公里误触发里程达标,施工占道、切车等召回率明显提升 ✓ 总共:负责10版高质量模型上线

1.构建道路级感知体系-可行驶道路-道路边界-导流区一体化感知,提升轻图村域、路口通行表现

问题 & 背景

- 轻图无高精地图下亟需道路级建图能力,建对"大管子"
- □ 村域无车道线环境下,远视距、静动态遮挡下完整建图难

成果&收益

✓ 技术方案:

-) 【道路级query】从0到1构建可行驶道路方案,构建SD粗特征匹配车 道边界精细特征方法,融合smerf生成的sd query、车道线query、边 界query构成道路级query,设计轻量化上采样模块,提升区域完整性
- ② [融合一致性表达]升级分割损失到focal loss,使用低权重对非置信区域进行抑制,协同开发融合head,增加导流区,结合道路级query获得一致性表达,解决边界-区域一致性问题,应用于JIDU-CDC

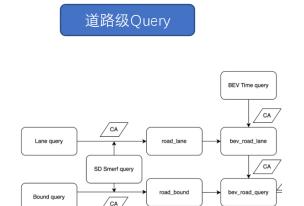
✓ 业务收益:

- ① 上线可行驶道路专版,村域通行MPI提升**44.35**% (1.15km->1.66km), 村域闭环可用率达到93.4%【截止Q3】
- ② 车端CDC支持可行驶道路面全场景显示,横向距离20m提升至30m
- ③ 村域场景可行驶道路**非预期封口及边界精度不准**问题回归优化比例 **81.8**% (27/33)
- ④ 纵向稳定感知距离从60m提升至90m;横向从15m提升至25m
- ⑤ 可行驶区域关键评测指标:
- 0-30m 86.1% (+9.4%), 边界误差减少0.07m (0.37Vs0.44)
- > 30-60m 82.60% (**+8.0**%), 边界误差减少0.07m(0.48 Vs 0.55)
- ▶ 60-90m 77.1% (+8.8%) _ 边界误差减少0.10m(0.51 Vs 0.61)

技术挑战	技术改进
■ MapTR匹配不稳定,置信度输出不稳定,形成误检漏检,边界定位误差大	✓ [Stable Matching]设计基于余弦相似度polyline定位质量评估方法,构建适用于polyline的损失及匹配方法,优化并行计算;适配非全要素标注方案;
□ 未显式建模深度,训练过程中特征不 精细、易丢失的问题	✓ 【多层次特征监督】图像特征监督、 BEV特征监督以及解码器实例监督,本 质上是进行了稀疏特征重建
□ 边界类别数据版本不一致,而轻图策略需要精细的边界类别;道路平面类别数量较少	✓ [双边过滤]通过距离匹配构建双边界 过滤策略,通过EQLv2长尾损失从正 负梯度平衡上处理长尾问题

评测指标:

- ① 道路边界: AP@0-30m: 70.17% (+8.32%), AP@30-60m: 70.34% (+7.59%), AP@60-90m: 65.81% (+5.86%)
- ② 边界漏检问题解决14/15. 明显边界漏检、位置不准问题解决
- ③ 主边界分类F1:细分类路沿提升1.2%(0.913 Vs 0.901),栅栏F1-score 提升1.8%(0.849 Vs0.831),道路平面**提升1.9**%(0.783 Vs 0.764)



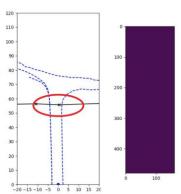


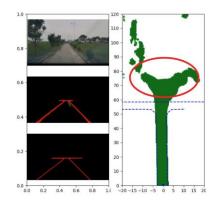
下游反馈

我感觉你们迭代几次后, 现在可通行效果杠杠的了

可行驶道路道路级query收益分析

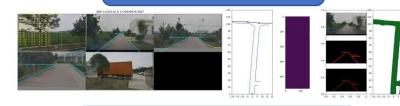






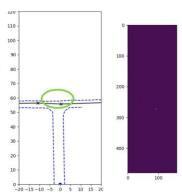


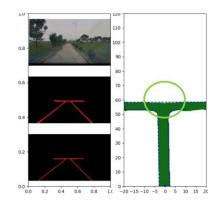
路边停车场景: 遮挡报出稳定



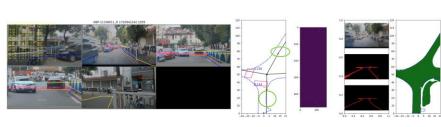
Baseline 仅使用上采样进行分割, SD信息未有效利用







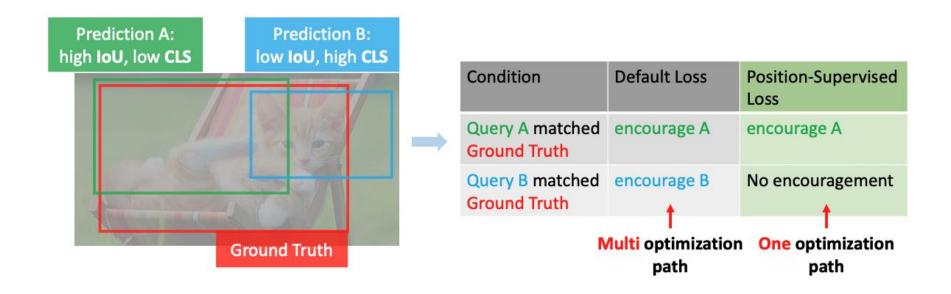
90m+远视距:早于边界报出



轻量化上采样结构 + 道路级别query, SD信息与边界一致 FP16优化2ms

拥堵路口场景: SD不准确

Stable Matching



	Prediction A Matched	Prediction B Matched
Default Matching	encourage A restrain B	restrain A encourage B
Stable Matching	encourage A restrain B	restrain A slightly No encourage

$$egin{aligned} \mathcal{L}_{cls}^{(ext{new})} &= \sum_{i=1}^{N_{pos}} \left(| extbf{f_1(s_i)} - p_i|^{\gamma} ext{BCE}(p_i, extbf{f_1(s_i)})
ight. \ &+ \sum_{i=1}^{N_{neg}} p_i^{\gamma} ext{BCE}(p_i, 0), \end{aligned}$$

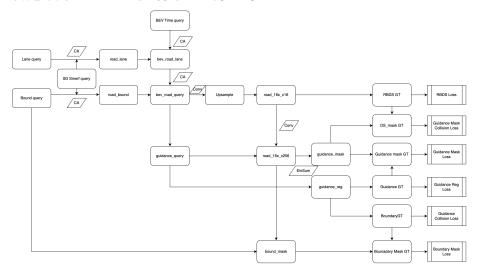
2.攻坚引导线专项,碰撞&逆向接管明显优化,明显提升轻图路口通过率,提升司乘安心感

问题 & 背景

□ 引导线初版上线后,碰撞&逆向接管case高频,亟需解决

技术方案

- ✓ 基于道路级感知构建安全边界约束优化方法,联合优化可行驶道路-引导线
- ① 【可行驶道路+引导线联合训练】使用道路级query代替bev feature,获取道路级感知;构建mask对齐方案,增加栅格地图可行驶碰撞cost损失;对比仅增加polyline碰撞损失的方案,碰撞优化率大幅提升。
- ② 【方向损失】观测到在转弯过程中,损失对位置偏移变化不敏感导致的异常左右偏碰撞问题,增加数值敏感的基于余弦相似度的方向损失,提升引导线方向准确率,右转专用道穿安全岛高频问题基本解决
- ③ 【**顺逆属性交互**】通过顺逆属性向量叠加在中心query上更有效,协同实现顺逆属性交互+末端中心线约束



碰撞优化:

- D 【**碰撞评测**】在碰撞难例开环数据集上(33942帧),引导线碰撞率优化 明显;闭环效果会更好
 - ▶ 0-20m碰撞率相对优化46.2%,绝对优化1.22%(1.42% Vs 2.64%)
 - ▶ 0-50m碰撞率相对优化22.3%,绝对优化3.34%(11.59% Vs 14.93%)
 - ▶ 0-50m距离误差优化0.0279m (0.2751 Vs 0.303) 相对优化9.2%; 角度误差为1.21度(相对优化8.51%)
- ② 【QA专项回归】穿边界、穿安全岛、隔离岛&施工区域case优化率提升 36.7%, ∨433 60.7%(48/79)→∨461 97.4%(77/79)
- ③ 【**专项版本收益**】右转专用成功率提升较大: 94.05% -> 100.00%; 路口总 计成功率略有提升: 93.7% -> 94.2%
- ④ 【泛化测试收益】右转专用道通行成功率 96.15% (125/130) +21.15%, 引导线碰撞风险Case回归优化率 95% (76/80) +17.5%
- ⑤ 【方案泛化】增加导流区mask碰撞损失,压导流区case修复5/6

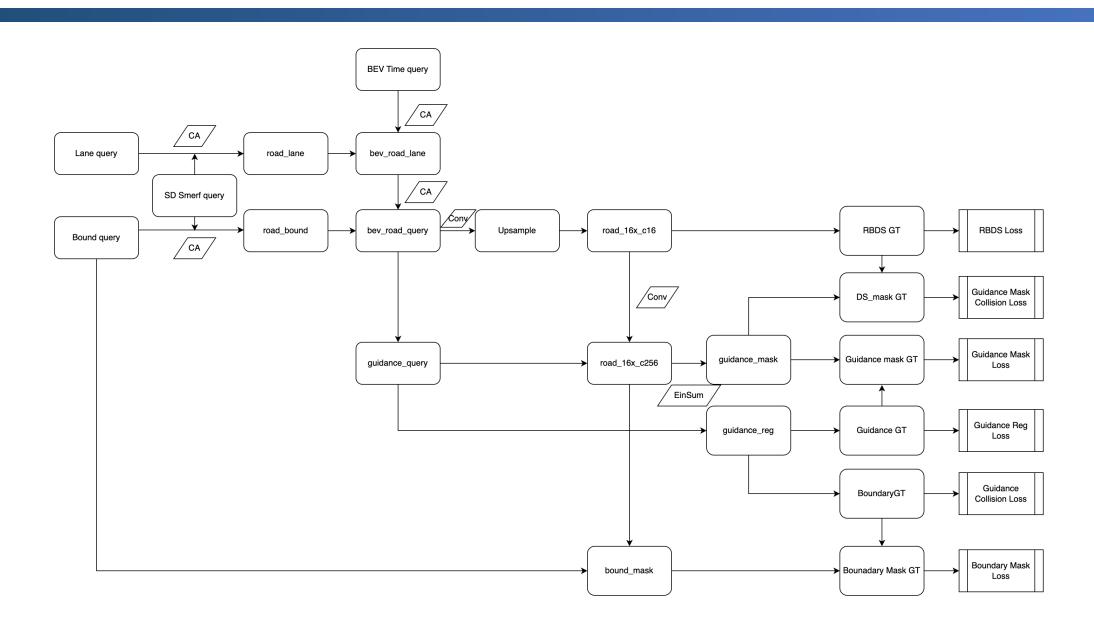
逆行优化+碰撞优化:

- ① 【**整体评测**】引导线精度69.56% **(+5.24%)** / L2距离误差0.28m (**优化8.91**%)
- ② 【**逆行优化**】引导线进逆行Case优化比例为 **85.7%(6/7)**,路口总计进 对向概率有所下降: **1.61%** -> **0.59**%

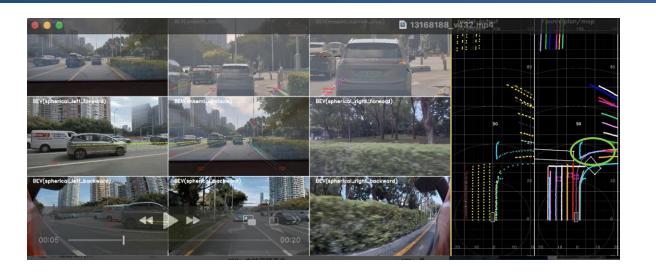
专项测试:

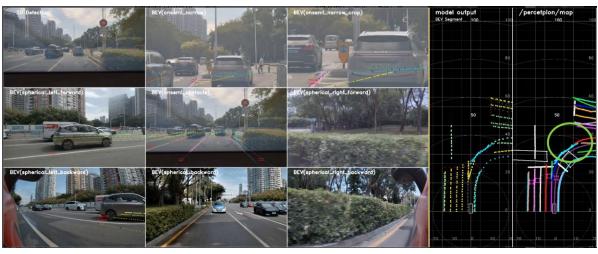
- ① 专项测试接口人,共进行12个专项版本的测试,平均覆盖路口483个
- ② 跟踪feature,进行32个daily版本测试,确定最新版本高优问题,快速反馈

道路级感知及可行驶道路-引导线联合优化框架



碰撞&逆行收益









3.夯实基础工具链建设,探索AI原生新技术,实现端到端防御性减速方案,降低高速碰撞风险

AlHub自动化Benchmak

▶ Excel对比<mark>分析时间长</mark>、评测条件<mark>难对齐</mark>、版本间指标<mark>难管理</mark>、上线报告<mark>难整理</mark>

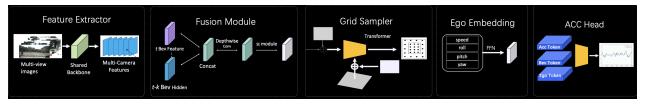
成果 & 收益

- ✓ 【可扩展的对比评测框架】定义标准评测输出,基于配置新增评测项及关键指标
- / 【自动化benchmark】支持快速上线及实验高频调用,共管理770版本,指标分析+整理时间由4h降低为2min,效率提升 48 倍
- ✓ 『跨团队推广复用』QA 团队、融合模型及性能优化团队:例行使用 AlHub 来进行模型版本分析

功能模块	主要功能
多版本管理	✓ 支持以develop、release、test、upload等进行版本管理✓ 管理Cache版本,根据版本号进行滚动删除
版本对比评测	✓ 支持根据配置文件,对选定类别的评测指标进行diff对比✓ 支持根据配置文件,区分基础信息,通过基础信息对齐条件✓ 根据设定阈值,挖掘风险距离段的漏检、误检、位置不准分析
关键指标汇总	✓ 支持根据配置文件, 打包下载关键指标差异 、当前和历史版本 ✓ 协同AIHub前端,完成关键指标展示
区域边界评测	✓ 【分区域评测】支持可行驶道路、mask边界、mask导流区评测 -可视化方法,通过轮廓关键点匹配量化区域边界定位误差 ✓ 【边界细分类评测】增加F1-score,按照关键指标规范道路边 界评测输出,并扩展至其他模型

端到端防御性减速

✓ 感知链路过长,有些高速碰撞场景,从感知存在性、位置准确性、再到 预测、PnC,优化的周期长,优化下游感知不明显



技术方案:

- · 【预处理】改写在线虚拟相机,narrow crop + narrow
- 【模型优化】从cls5+bce变换到cls2+focal,增加主车历史速度/角速度 先验信息,增加dropout减少过拟合,使用vit_mean的方式对时序信息+ +历史主车信息进行聚合
- 【模型加速】设计了空间卷积、去除cls_token、速度embdding优化的 轻量化端到端网络,时延优化8.55ms(8.44 Vs 16.99),提速2.01x
- · 【预训练】使用200w BEV障碍物数据训练narrow预训练模型,仅训练基础参数,解决冷启动导致预测分支难收敛的问题
- · 【融合预训练】256w数据,训练使用BEV障碍物作为辅助监督,引导 图像特征
- 【SFT训练】数据闭环误检挖掘数据12w帧,新增采集锥桶20w帧,只训练减速度预测分支

专项收益:

- ① **构建端到端减速数据闭环方案**,上下坡**误检率从3.3%降低到0.1%;AP 提升9.5%(59->68.5%)**单帧95分位召回率提升13.2%(39.9->53.1%)
- ② 上线实车测试1次/100公里误触发,实车测试端到端**提前正触发35.7%** (5/14):

端到端防御性减速方案

