

汽车

2024年08月20日

投资评级: 看好(维持)

智能汽车系列深度(十九):从小鹏、理想、蔚来布局,看自动驾驶发展趋势

——行业深度报告

行业走势图



数据来源: 聚源

相关研究报告

《智能汽车系列深度(十八):体验为 先,高阶智驾落地进行时—行业深度 报告》-2024.7.25

《新能源、出口端放量支撑销量,关注爆款车、智能化产业链——开源中小盘&汽车主题投资策略》-2024.7.2 《智能车,向未来——开源中小盘&汽车

智能车主题投资策略》-2024.6.27

任浪 (分析师)

renlang@kysec.cn 证书编号: S0790519100001

赵旭杨 (分析师)

zhaoxuyang@kysec.cn 证书编号: S0790523090002

● 小鹏:端到端大模型量产落地,体验升级成下阶段主线

算法端,小鹏已量产国内首个端到端大模型,其模型采用分段式结构,分为神经网络 XNet、规控大模型 XPlanner 以及大语言模型 XBrain 三部分。数据闭环方面,小鹏的全栈数据闭环能够实现对数据的清晰处理以及高效的挖掘和解读,测试阶段实车测试与仿真测试并重,加快迭代节奏。云端算力方面,小鹏云端算力储备已达到 2.51EFlops。投入端,小鹏每年将投入 35 亿元用于智驾,其中 7 亿元用于算力训练。端到端架构下,小鹏 2024 年 7 月实现无限 XNGP 的全量推送,同时实现第一阶段的"全国都好用",在 2024Q4 计划实现能够"门到门"的第二阶段"全国都好用",最终在 2025 年实现用户"爱用"的升级。小鹏较早实现由提升覆盖度到优化体验的转变,XNGP 功能赢得用户的认可,面向用户体验的XNGP 有望渗透率进一步提高,或将加速销量拐点到来。

● 理想:探索双系统架构,自动驾驶锁定第一梯队

算法端,理想目前采用分段式端到端,支撑理想无图 NOA 的快速上线,同时理想正在测试端到端+VLM 的快慢系统,最早或在 2024 年底正式推出。数据闭环方面,理想搭建了有效的验证方式,云端的世界模型与超过 87 万台车的车端影子模式相结合,帮助其无图 NOA 快速铺开。云端算力方面,理想已拥有 4.5EFlops的云端算力规模,还将加大投入以支撑端到端的训练。团队方面,理想组织效率突出,研发与量产双线并行,滚动开发架构下,理想只用一年多的时间便完成了NPN、无图、端到端+VLM 的三代迭代。硬件方面,理想在积极推进自研智驾芯片的进展,预计将在 2024 年内完成流片。理想以自动驾驶重构核心竞争力,正逐步赢得用户认可,城市 NOA 车型渗透率快速攀升,随着智驾功能在用户购车需求中的权重不断上升,理想有望在智能化的竞争中继续维持领先。

● 蔚来: NWM 推动架构迭代, 有芯有魂构筑智驾长期主义

算法端, 蔚来目前采用分段式端到端, 感知规划全栈网络模型为 NOP+提供了强大的通用泛化能力; 同时能够进行想象重建与想象推演的世界模型有望在2024Q4 进行车端部署。数据闭环方面, 蔚来的群体智能配合生成式仿真能够满足世界模型训练的数据需求, 还能够辅助快速验证推动迭代。云端算力方面, 截至2023年9月, 蔚来智能计算集群总算力规模为1.4EFlops, 预计目前算力规模更高, 而截至2024年7月蔚来基于群体智能的整体端云算力已超过306.9EOPS。蔚来在硬件架构与软件架构上进行长期主义布局, 统一架构延长车辆的生命力, 支持车辆的长生命周期迭代。蔚来NOP+用户数量持续扩大, 使用里程也在快速增长, 反映出蔚来用户对其自动驾驶的认可程度不断提高。

● 受益标的: 小鹏汽车-W、理想汽车-W、蔚来-SW。

●风险提示:技术发展进度不及预期、市场需求不及预期、政策推进不及预期。



目 录

1,	小鹏:端到端大模型量产落地,体验升级成下阶段主线	5
	1.1、 智驾技术加速演进, XNGP 即将实现"门到门"体验	5
	1.2、 端到端大模型拓展能力边界,智驾领军车企坚定布局	5
	1.2.1、 分段式端到端大模型量产上车, XNGP 能力加强	5
	1.2.2、 端到端大模型下迭代速度显著加快,助力体验升级	8
	1.2.3、 智驾领军车企,围绕智驾相关领域坚定布局	9
	1.3、 XNGP 体验升级,智驾成小鹏"长期马拉松"关键	10
	1.3.1、 阶段目标"全国都好用",向"全球都好用"进发	10
	1.3.2、 从好用到爱用,小鹏销量拐点或将到来	13
2,		
	2.1、 无图 NOA 全量推送,向 One Model 进发	
	2.2、 端到端+VLM+世界模型,理想自动驾驶迎来"尤里卡"时刻	16
	2.2.1、 端到端+VLM 构成快慢系统,最早 2024 年底推出	16
	2.2.2、 世界模型+数据闭环助力理想快速迭代	19
	2.2.3、 理想 NOA 实现不限城市、不限道路的通行能力,体验升级	
	2.3、 组织面向端到端,云端算力大扩充,理想加码自动驾驶布局	
	2.3.1、 量产和预研双线并行,成立端到端实体组织	
	2.3.2、 加大投入拓展云端算力,自研芯片补充车端算力	
3、	蔚来: NWM 推动架构迭代,有芯有魂构筑智驾长期主义	22
	3.1、 NOP+全量推送,2024H2 上车点到点领航辅助 2.0	
	3.2、 世界模型提高通用能力, 群体智能助力数据闭环体系	
	3.2.1、 从模型化到端到端,世界模型是下一站	
	3.2.2、 当前蔚来感知规划全栈网络模型为 NOP+提供了强大的通用泛化能力	
	3.2.3、 世界模型能够进行想象重建与想象推演,将推动通用能力快速提升	24
	3.2.4、 群体智能助力数据闭环搭建,生成式仿真进行快速闭环测试	26
	3.3、 软硬协同能力不断加强, 迈向端到端大模型时代	28
	3.3.1、 自研神玑 NX9031 即将上车,传感、计算硬件支撑智驾长期主义	
	3.3.2、 NADArch 升级 2.0,统一架构延长生命力	30
	3.3.3、 重组智驾研发团队,组织架构上面向端到端大模型	30
4、	管中窥豹:从三家新势力车企进展,看自动驾驶发展趋势	
	4.1、 趋势一:城区智驾从扩大覆盖度到优化体验快速转变	31
	4.2、 趋势二:认知智能辅助端到端大模型上车	32
	4.3、 趋势三: 布局硬件进行垂直整合, 智驾降本成为方向	32
5、	受益标的	33
6,	风险提示	33
	图表目录	
图	1: 小鹏端到端大模型由 XNet、 XPlanner、XBrain 三部分组成	6
图	2: 小鹏 XNet 2.0 成功引入占用网络,感知范围、通用障碍物识别能力大幅提升	6
图	3: 基于神经网络的 Xplanner 具备长时序、多对象、强推理的特点	
图	4: 利用大模型,小鹏智驾能"看懂"更多路标等信息	
图	5: 端到端技术的使用使得小鹏自动驾驶的进步大大加速	





图	6:	实车测试与仿真测试为小鹏训练的重要部分	9
图	7:	全栈数据闭环使城市场景被动接管率降低 38%	9
图	8:	小鹏 AI 算力储备达 2.51EFlops	9
图	9:	小鹏布局舱驾融合车载计算中心 XCCP	10
图	10:	XNGP 正从提高城市覆盖度向体验升级转变	10
图	11:	XNGP 覆盖范围扩大至全国所有城市	11
图	12:	XNGP 是行业唯一实车测试验证超 2595 个城市	11
图	13:	XNGP 可应用于国内所有公开道路	11
图	14:	小鹏开城方案从"白名单"转变到"黑名单"	11
图	15:	2024 年第四季度,小鹏实现真正的"门到门"体验	12
图	16:	XNGP 可适应掉头、环岛及窄路等复杂路况	12
图	17:	小鹏汽车的智驾处于"全国都好用"的第一阶段	12
图	18:	小鹏正着手将 XNGP 推向世界	13
图	19:	小鹏计划智驾技术走向全球	13
图	20:	2024 年以来,XNGP 城区智驾月度活跃用户渗透率维持 80%以上	13
图	21:	2025 年底至 2026 年初,小鹏智能驾驶将进入全新阶段	14
图	22:	理想将在三年内实现 L4 级别无监督自动驾驶	14
图	23:	当前无图 NOA 的算法架构是分段式端到端	15
图	24:	理想的自动驾驶开发框架中具有快慢系统	16
图	25:	理想 AD 3.0 的整体框架已经偏向端到端模型	17
图	26:	通过 VLM/世界模型才能够应对真实世界中的未知场景	17
图	27:	视觉大语言模型可以很好的识别驾驶场景并做出决策	18
图	28:	系统 2 的模型参数量达到 22 亿	18
图	29:	VLM 在车端能够以 3.34Hz 频率运行	18
图	30:	理想使用重建+生成的世界模型进行快速验证	19
图	31:	理想自动驾驶训练使用高度自动化的闭环学习	20
图	32:	2024年6月理想智能驾驶累计里程达19亿公里	20
图	33:	无图 NOA 的四大能力	20
图	34:	无图无先验,哪里都能开	20
图	35:	绕行丝滑,决策不磨叽,时机更果断	21
图	36:	分米级微操,驾驶更默契,家人更安心	21
图	37:	RD 与 PD 明暗双线滚动开发加快自动驾驶迭代	21
图	38:	随着 NOP+全量推送,用户数也在快速上涨	23
图	39:	蔚来规划部分基于三层的数据驱动的网络	24
图	40:	世界模型是蔚来智能驾驶技术下一步重点布局方向	25
图	41:	世界模型能够进行空间理解与时间理解	25
图	42:	重建的视频模型收敛速度更快	26
图	43:	世界模型能够推演平行世界,真实多变	26
图	44:	群体智能和生成式仿真可以满足整体的世界模型的数据需求	27
图	45:	群体智能系统能够帮助蔚来进行高效的数据挖掘	27
图	46:	通过群体智能,蔚来的城区道路可用范围迅速提升	27
图	47:	群体智能+NSim 可以解决 NWM 数据问题	28
图	48:	NWM 生成结果可以进入到 NSim 进行推演	28
图	49:	神玑 NX9031 已流片,制程为 5 纳米	29
图	50:	ADAM 计算平台集成 4 颗 Orin-X	29



图 51:	支持实现智驾、智舱最大 256TOPS 算力共享	29
图 52:	NADArch 2.0 具体功能收敛到点到点的全域领航 2.0 与智能安全辅助 2.0	30
图 53:	蔚来已经几乎能够做到有路就能开,但在部分道路仍不能应对	31
表 1:	小鹏 2024Q4 实现真正的"门到门"体验	5
表 2:	理想 OTA 6.0 推送无图 NOA,实现功能大升级	15
表 3:	理想自动驾驶演进中,端到端范式减少大量代码	20
表 4:	蔚来 NOP+已在 2024 年 4 月全量推送	22
表 5:	三家新势力车企都已覆盖全国,下一阶段目标为优化全国城市智驾体验	31
表 6:	良好的数据闭环不仅能在智驾里程数据中学习,还能利用智驾里程数据学习	32
表 7:	各大车企在 2024 年均将算力推升到更高水平	32
表 8:	选择城市领航辅助功能仍需付出较高成本	33



1、小鹏: 端到端大模型量产落地, 体验升级成下阶段主线

1.1、 智驾技术加速演进, XNGP 即将实现"门到门"体验

小鹏无限 XNGP 实现全国都能开,即将步入"门到门"时代。小鹏高速 NGP 功能在 2021 年 1 月开始推送。2022 年 9 月 17 日,小鹏基于自研的智能辅助驾驶系统 XPILOT,在广州试点推送城区 NGP,是国内最早推送城区 NGP 功能的整车厂。2023年 3 月,小鹏智能辅助驾驶系统迭代为 XNGP,先后在有高精地图覆盖的深圳与上海开放城市领航辅助功能,彼时 XNGP 功能的实现仍是基于高精地图,虽然基于此模式开发自动驾驶较为简单,但道路覆盖有限,用户体验不够完整。2024年 2 月,小鹏使用无图智驾的无限 XNGP 向部分拥有智驾经验的用户推送,此后在 2024年 7 月,无图 XNGP 全量推送,实现全国都能开,并计划在 2024Q4 实现完全"门到门"的体验。短短三年半的时间,小鹏的自动驾驶持续突破,端到端大模型技术大大加速小鹏自动驾驶进程。

表1: 小鹏 2024O4 实现真正的"门到门"体验

从1 : 小 <i>胸</i> 2	02404 大龙共正的 门到门 体拉
时间	发展历程及规划
2021年1月	小鵬推送高速 NGP 功能
2022年9月	小鹏城市 NGP 在广州试点(P5)
2022年10月	小鹏引入基于 BEV+Transformer 的 Xnet 代码,过去 6 个月重写代码
2023年3月	广州、深圳、上海开放城市 NGP
2022 年 6 日	北京开放城市 NGP,覆盖环线及主要快速路 (G9、P7i Max、P5 等车型);小鹏智
2023年6月	驾团队开始在北京研发无图版本的 XNGP
2023年11月	XNGP 无图正式推送,城市智驾开放 25 城
2023年12月	XNGP 城市智驾开放至 52 城
2024年1月	累计开通 243 城
2024年2月	向部分拥有智驾经验的用户推送无限 XNGP
2024年5月	XNGP 城区智驾已完成 100%无图化, 智驾可用范围里程翻倍
2024年7月	全国首个端到端 AI 大模型量产上车, 真无图真全国都可开的无限 XNGP 全量推送
202404	打通包括 ETC 收费站、停车场闸机、园区内部道路在内的智驾"断点",实现真正
2024Q4	的"门到门"体验
2025 年	在国内实现类 L4 级智驾体验,面向全球开始研发 XNGP
空刷去证 功	Proposition and the property of the property o

资料来源:晚点 LatePost 公众号、小鹏汽车公众号、IT 之家官网等、开源证券研究所

1.2、 端到端大模型拓展能力边界, 智驾领军车企坚定布局

1.2.1、 分段式端到端大模型量产上车, XNGP 能力加强

国内首个端到端大模型量产上车,神经网络 XNet+规控大模型 XPlanner+大语言模型 XBrain 形成合力。在小鹏上一代的自动驾驶系统中,只有感知一个模块用到 AI模型,其余的模块基本都是人工定义的规则,这需要大量的人工定义的规则,在人力、时间、维护成本上均具有劣势。较为稳定的传统量产智驾系统,大约有 10 万条左右各类人工定义的规则,而一个无限接近人类司机的自动驾驶系统,大概等效于10 亿条规则,这对于需要快速更新迭代的自动驾驶系统来说是难以承担的。端到端技术范式是指数据输入端和指令输出端通过完全数据驱动,让 AI 学习人类成熟驾驶行为,从而实现快速迭代、减少成本。小鹏在 2021 年开始转向端到端,目前其端到端大模型由神经网络 XNet+规控大模型 XPlanner+大语言模型 XBrain 三部分组成。





图1: 小鹏端到端大模型由 XNet、 XPlanner、XBrain 三部分组成

资料来源:小鹏汽车公众号

(1)神经网络 XNet: XNet 是深度视觉感知神经网络,是"静态 XNet""动态 XNet"与"纯视觉 2K 占用网络"的集成,可以比作智能驾驶的眼睛。其中"静态 XNet"可以对感知到的数据进行实时 3D 建图,使智驾系统摆脱掉对高精地图的依赖,提高智驾系统的适应能力;"动态 XNet"则具有对周边环境和交通参与者的行为进行预测与博弈的能力,并给出合理的决策,能够处理复杂的交通情况,提高驾驶的安全性和舒适性;"纯视觉 2K 占用网络"通过摄像头信息的分析,来构建 3D 体素来规划出空间内被占用和未被占用的路线,对现实世界中的可通行空间进行 3D 高真实度还原。深度视觉感知神经网络 XNet 的上车,能够对现实世界环境的重建更为精准,同时预测能力和行驶规划的能力也会更强,汽车感知范围提升 2 倍,面积可达 1.8 个足球场大小,能精准识别 50 个以上目标物。

图2: 小鹏 XNet 2.0 成功引入占用网络,感知范围、通用障碍物识别能力大幅提升

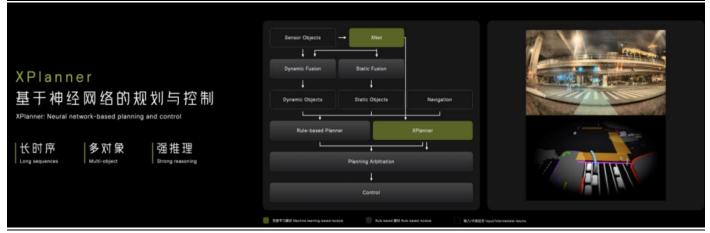


资料来源:小鹏汽车公众号



(2) 规划大模型 XPlanner: XPlanner 同样基于神经网络,具备长时序、多对象、强推理的特点,能够结合分钟级以上的时序连续分析动机,并依据周边环境信息及时变通,生成最佳的运动轨迹,可以比作智能驾驶的小脑。通过海量"五星司机"的驾驶数据对规划大模型 XPlanner 进行训练,基于数据驱动模式迭代,取代人类手写规则代码,能让智驾系统的驾驶策略向着拟人化进化。效果上,规划大模型 XPlanner 能够让小鹏汽车的智驾系统在真实道路体验中减少 50%的前后顿挫、60%的违停卡死以及 40%的安全接管。

图3: 基于神经网络的 Xplanner 具备长时序、多对象、强推理的特点



资料来源:高工智能汽车公众号

(3) 大语言模型 XBrain: XBrain 的能力就是让智驾系统拥有类似人类大脑的学习和理解的能力,以此来赋予智驾系统处理复杂场景甚至未知场景的泛化处理能力,以及对现实世界中宏观逻辑的推理能力。XBrain 侧重于整个大场景的认知, XNet侧重于感知和语义。在 XBrain 的赋能下,小鹏汽车的智驾系统能够清晰地分辨出待转区、潮汐车道、特殊车道甚至是路牌文字,秒懂各种令行禁止、快慢缓急的行为指令,进而做出兼顾安全、性能的拟人驾驶决策,做出兼顾安全和效率的拟人驾驶决策。

图4: 利用大模型, 小鹏智驾能"看懂"更多路标等信息



资料来源: 电动汽车观察家公众号



小鹏端到端技术逐步渐进,当前模型采用分段式结构。端到端大模型不是只有神经网络,而是将感知、策略和规控统一在相同的 Transformer 架构下,保证模型有足够解释性的前提下,逐渐提升各部分的一体化程度。小鹏的端到端大模型可分为三大部分,采用的分段式方案,据汽车新技术资料,相对于 One Model 方案,分段式端到端技术难度更低,同时对于算力和数据的要求也低的多:单一大模型的端到端智驾至少需要 3 万台量产车提供数据,而分段式可能只需要 1/10 的量。

1.2.2、 端到端大模型下迭代速度显著加快, 助力体验升级

端到端时代,小鹏智驾迭代速度显著加快。迭代速度端到端小鹏高速 NGP 功能在2021年1月开始推送,并在2021年开始转向端到端范式,21个月之后,在2022年10月开通个别城市的城市 NGP,又过了13个月,在2023年11月,XNGP 正式无图推送,城市智驾开放25城,而仅仅8个月之后的2024年520 AI DAY 发布会上,宣布量产上车国内首个端到端大模型,AI 智驾取代传统智驾,XNGP 开放到所有城市,全面无图时代到来。2025年实现城区智驾比肩高速智驾体验:平均1000公里接管一次。自AI 天玑系统5月20日全球首次发布以来,70天内累计推送5次全量更新,实现至少35个版本迭代。

图5: 端到端技术的使用使得小鹏自动驾驶的进步大大加速

资料来源:小鹏汽车 AI 智驾技术发布会 (2024)

AI 智驾时代, 庞大训练数据是智驾能力快速迭代的底座。基于折算超 10 亿公里的 视频训练(2023 年 5 月)、超 756 万累计公里数的实车测试(2023 年 7 月)、超 2.16 亿累计公里数的仿真测试(2023 年 5 月), 小鹏端到端大模型能够做到"每 2 天一次版本迭代,每 2 周一次体验升级",在未来 18 个月内智驾能力提升 30 倍。值得注意的是,除了实车数据之外,小鹏的数据量中也一定程度使用了仿真的合成数据,帮助小鹏在端到端时代数据量不足的情况下能够有效迭代。

对数据的清晰处理以及高效的挖掘和解读是小鹏高效迭代的重要抓手。纯数据驱动的神经网络算法要实现升级迭代,数据闭环体系的构建是关键。通过收集实车数据、云端模型训练并结合仿真能力,自动驾驶算法的长尾场景应对能力将大幅提升。小鹏将数据闭环分为"数据收集、标注、训练和部署"四个环节,根据 2022 年小鹏 1024 科技日数据,小鹏彼时已在近 10 万辆的小鹏车型上部署了超过 300 个触发器,形成了一个"全闭环、自成长的 AI 和数据体系",全栈数据闭环能力使城市场景被动接管率降低 38%,仿真能力使小鹏能够创造出更多的长尾场景,保护程度能提升 4 倍,数据获取及算法测试成本将大幅下降。



图6: 实车测试与仿真测试为小鹏训练的重要部分

视频训练	10+亿公里	9.78+万分 日新城里程	200
实车测试	646+万	1972个 城市和区部	
仿真测试	2.16+区 新社会里教	2.2+万	5.8+

资料来源: GeekCar 极客汽车公众号

图7: 全栈数据闭环使城市场景被动接管率降低 38%



资料来源: 1024 小鹏汽车科技日 (2023)

1.2.3、 智驾领军车企, 围绕智驾相关领域坚定布局

小鹏在自动驾驶研发投入、团队组织、云端算力、硬件自研方面坚定布局。

- (1) 在研发投入层面,小鹏 2024 年将投入 35 亿元用于研发"以智驾为核心的 AI 技术",此后每年的相关投入只增不减。
- (2) 在团队组织层面,在2024年1月,小鹏以智驾为核心的AI技术团队已超3000人,并新招募4000名专业人才。同时在组织架构上,据红色星际消息,小鹏在2024年8月将负责算法研发的技术开发部分拆为三大部门,分别为AI端到端、AI应用、AI能效,其中AI端到端部门负责端到端模型的研发,AI应用部门负责交付,以提升端到端自动驾驶演进的效率。

图8: 小鹏 AI 算力储备达 2.51EFlops



资料来源:小鹏汽车 AI 智驾技术发布会 (2024)

(3) 在算力层面,2024年7月,小鹏 AI 算力储备已达2.51EFlops,同时此后每年算力训练投入将超7亿元,其中在2024年峰值算力达到7000张训练卡以上。



(4) 在硬件层面,据 36 氪 Pro 消息,小鹏从 2020 年开始搭建芯片团队,2022 年选择索喜为芯片设计合作方,承包芯片后端设计,目前芯片已经流片,预计 8 月回片。除芯片之外,小鹏推出了首个驾舱融合的车载计算中心 XCCP 作为 XEEA 3.5 架构的核心计算节点,集成了包括智能驾驶、座舱、仪表、网关、IMU、功放等功能,实现 40%的成本节约,同时性能提升 50%。

图9: 小鹏布局舱驾融合车载计算中心 XCCP



资料来源: 1024 小鹏汽车科技日 (2023)

1.3、 XNGP 体验升级, 智驾成小鹏"长期马拉松"关键

1.3.1、 阶段目标"全国都好用", 向"全球都好用"进发

XNGP 正从提高城市覆盖度向体验升级转变。小鹏天玑 XOS 5.2.0 下的 XNGP 已经实现了全国都能开,而下一阶段的目标在于全国都好用,何小鹏提出"全国都好用"的三大标准:不限城市、不限路线、不限路况。

图10: XNGP 正从提高城市覆盖度向体验升级转变



资料来源:小鹏汽车 AI 智驾技术发布会 (2024)

(1) 不限城市: 不限城市,指的是 XNGP 覆盖范围扩大至全国所有城市,真正摆脱高精地图束缚,将高阶智驾引入端到端大模型时代。仅仅是满足"不限城市",小鹏汽车就走了接近 20 个月,这也是中国智能驾驶从高精地图,到无图,演进至端到端全面追逐落地的竞争走势。 XNGP 早在 2024 年年初就已具备"全国都能开"的能力,但为了确保智驾的安全性,小鹏汽车花费半年以上时间展开大规模的实车测试。截至 2023 年 7 月, XNGP 是行业唯一实车测试验证超 2595 个城市(含中国地级市及县级市区域),累计测试里程超 756 万公里,且 AI 训练泛化扩充全国所有城市的智驾系统,以业内罕见的饱和式智驾测试传递对智驾安全的高度重视。



图11: XNGP 覆盖范围扩大至全国所有城市



资料来源:小鹏汽车 AI 智驾技术发布会 (2024)

图12: XNGP 是行业唯一实车测试验证超 2595 个城市



资料来源:小鹏汽车 AI 智驾技术发布会(2024)

(2) 不限路线: 不限路线, 指的是 XNGP 可应用于国内所有公开道路, "能导航的地方, 就能 AI 智驾"。小鹏汽车用了两年时间, 走过了"城市快速路→部分主干道→所有城市主干道→所有公开道路"的路网覆盖之旅。

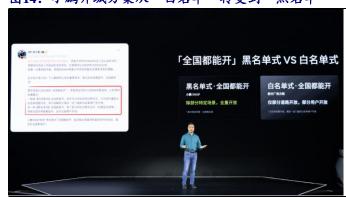
从"白名单"到"黑名单",小鹏开城方案转变。在技术、成本、数据、时间甚至政策等因素影响下,开城往往不是某个城市"全域开放",而是"白名单式"开放:只对城市里部分白名单道路开放,或只招募部分满足一定门槛的白名单用户开放,如此将会遇到自动驾驶系统仍未覆盖的路段和场景(如掉头、环岛等复杂场景),城市NOA 功能将会自动降级为 LCC 或退出要求接管。小鹏采取"黑名单式"开放:除了部分特定场景无法开(如保密区域等),其余全国所有路都能开,且对全量用户开放。在 XNGP 的最新公测版本中,AI 代驾已经能够自动通过 ETC 收费站。预计到2024 年第四季度,XNGP 将打通包括 ETC 收费站、停车场闸机、园区内部道路在内的智驾"断点",实现真正的"门到门"体验。

图13: XNGP 可应用于国内所有公开道路



资料来源:小鹏汽车 AI 智驾技术发布会 (2024)

图14: 小鹏开城方案从"白名单"转变到"黑名单"



资料来源:小鹏汽车 AI 智驾技术发布会 (2024)



图15: 2024 年第四季度, 小鹏实现真正的"门到门"体验



资料来源:小鹏汽车公众号

(3) 不限路况: 不限路况,指的是 XNGP 可适应包括掉头、环岛及狭窄小路等在内的复杂路况,成为首个复杂路况全覆盖的 AI 智驾。以往基于规则代码的智能驾驶辅助系统,面对环岛、掉头等复杂场景,只能通过工程师大量编写相应的规则代码来"预先适应",且通过率极低。而在已量产上车的端到端大模型赋能下,XNGP有效增强了"脑补"学习能力,可实现"边看边开",面对复杂多变的环岛、掉头场景,都能够实时应对。

图16: XNGP 可适应掉头、环岛及窄路等复杂路况



资料来源:小鹏汽车 AI 智驾技术发布会 (2024)

图17: 小鹏汽车的智驾处于"全国都好用"的第一阶段



资料来源:小鹏汽车 AI 智驾技术发布会 (2024)

端到端与无图化帮助小鹏自动驾驶推向全球。小鹏正着手将 XNGP 推向世界,7月小鹏宣布面向全球用户发起 AI 天玑 XOS 5.2.0 尝鲜招募,覆盖小鹏 G9、P7i、G6 与 X9 车主各 1000 人,共计 4000 人,实现国内和海外用户首度同步体验,并于8月 15 日在德国、挪威、丹麦、瑞典、荷兰、法国等 10 个国家推送。小鹏已在 2024年进入 30 多个国家,根据小鹏的计划,小鹏将于 2025 年研发全球范围的 XNGP。依赖规则做到智驾全球化的需要人工编写各地的不同规则,落地成本较高,要实现全球都能开的自动驾驶,端到端和无图化是必由之路。



图18: 小鹏正着手将 XNGP 推向世界



资料来源:小鹏汽车 AI 智驾技术发布会(2024)

图19: 小鵬计划智驾技术走向全球

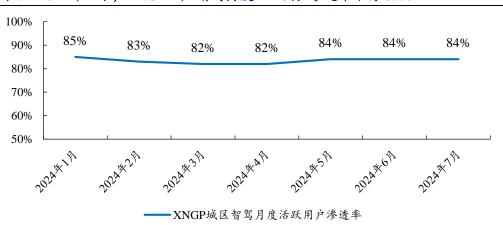


资料来源: 小鹏汽车 520 AI DAY (2024)

1.3.2、 从好用到爱用, 小鹏销量拐点或将到来

智驾成为小鹏有力竞争优势,XNGP 功能赢得了用户的认可。何小鹏在 2024 年 8 月 曾表示,在过去 12 个月,小鹏越高阶的车,用户选择智驾版的比例越高,侧面反应 出用户对小鹏智驾能力的认可。2024 年 7 月,小鹏 XNGP 城区智驾月度活跃用户渗透率达 84%,而 2024 年 6 月小鹏 X9 用户报告显示,小鹏 X9 销售比例的 71%为配备高阶 XNGP 功能的 Max 版本车型。当智能驾驶的体验能够做到足够优秀,销量的关键拐点有望很快到来,而目前正在处于变化的起点。用户对小鹏 XNGP 功能认可不断提高。

图20: 2024年以来, XNGP 城区智驾月度活跃用户渗透率维持 80%以上

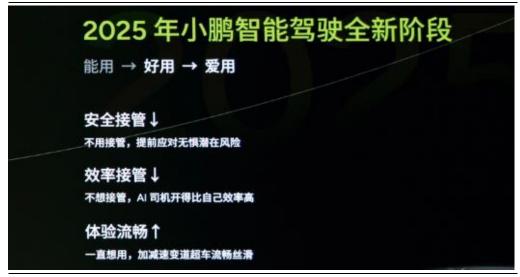


数据来源:小鹏汽车公众号、开源证券研究所

从能用、好用到爱用,面向用户体验的 XNGP 有望渗透率进一步提高。小鹏汽车的智驾处于"全国都好用"的第一阶段,预计 2024 年第四季度实现"全国都好用"第二阶段的能力。小鹏预计其 XNGP 将在 2025 年底至 2026 年初进入全新阶段,做到提前应对潜在风险、通行效率优于人驾,大幅减少用户的安全接管与效率接管次数,同时做到加减速变道超车等操作丝滑流畅,提升用户体验,让用户真正爱用智驾。面向用户的 XNGP 将有望赢得用户认可,激活消费者智驾需求,渗透率有望进一步提高。



图21: 2025 年底至 2026 年初, 小鹏智能驾驶将进入全新阶段



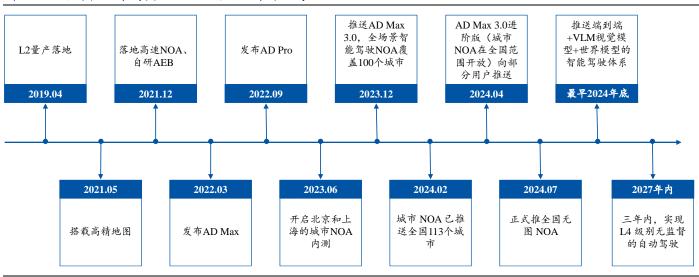
资料来源:小鹏汽车 AI 智驾技术发布会 (2024)

2、理想:探索双系统架构,自动驾驶锁定第一梯队

2.1、 无图 NOA 全量推送, 向 One Model 进发

理想全国无图 NOA 全量推送实现快速追赶。理想 2021 年开始自研自动驾驶,并于 2021 年 12 月落地高速 NOA 功能,进展处于国内领先水平,而蔚来、小鹏分别在 2020 年 10 月、2021 年 1 月落地高速领航功能,比理想进展快 14 个月与 11 个月,理想的自动驾驶起步相对较晚。在之后的自动驾驶竞争中,焦点也由"0 到 1"的功能落地转向"1 到 10"的开城:小鹏于 2022 年 9 月国内首发城市 NGP 功能,打响城市领航辅助功能落地第一枪,极狐、阿维塔、问界等玩家纷纷跟进。理想紧跟 NOA 开城浪潮,在 2023 年 4 月宣布"年底前完成 100 个城市的落地推送",实现自动驾驶领域的快速追赶。此后理想自动驾驶加速迭代,算法从传统模块化架构演进至分段式端到端,并向 One Model 演进;在功能上,理想于 2024 年 7 月全量推送全国无图 NOA,并计划三年内实现 L4 级别的无监督自动驾驶。

图22: 理想将在三年内实现 L4 级别无监督自动驾驶



资料来源:理想汽车公众号、有个理想公众号、佐思汽车研究公众号等、开源证券研究所



表2: 理想 OTA 6.0 推送无图 NOA, 实现功能大升级

时间	版本	理想自动驾驶进展		
2022 11	OTA 4.1	提升导航辅助驾驶 (NOA) 的限速准确度, 优化导航辅助驾驶 (NOA) 在高精地图数据受限时的连续		
2022.11	O1A 4.1	性体验,减少功能退出造成的打扰		
2023.1	OTA 4.2	AEB 功能融合激光雷达、新增 LDP 车道偏离抑制功能		
2022.2	OTA 4.3	理想 AD Pro 标配的高速 NOA 功能上线;优化了直线召唤体验、智能泊车交互体验、道路环境感知		
2023.2	O1A 4.3	应用交互体验,新增车道保持辅助等功能		
2022 5	停 OTA 4.4	停车期间四颗环视摄像头无死角监控周围状况(哨兵模式);在高速公路、城市快速路开启 LKA Plus		
2023.5		功能就可以自主超车		
2023.9	OTA 4.6	ELK 紧急车道保持功能支持 AD Max 车型		
		理想L系列的 Max 车型升级为 AD Max 3.0, 感知算法采用 BEV 大模型和 Occupancy 占用网络,		
2023.12	23.12 OTA 5.0	规划算法逐步切换为时空联合规划算法, 更新了 MPC 模型预测控制算法; 拥有包括全场景智能驾		
		驶 (NOA)、全场景辅助驾驶 (LCC)、智能泊车和主动安全能力的升级		
2024.3	OTA 5.1	AEB 精准识别更多静止障碍物智能泊车偏左、居中、偏右自由选高速 NOA 货车避让增强		
2024.5	A	AD Pro 3.0 全新升级 BEV 模型架构和时空联合规划算法,高速 NOA 千公里级别零接管,城市 LCC		
2024.3	OTA 5.2	能力升级; AD Max 3.0 升级主动安全 8 类高频高危场景		
2024.7	OTA 6.0	理想无图 NOA 全量推送,不依赖高精地图等先验信息,可在城市中按照导航路径实现自动切换车		
2024.7	O1A 0.0	道、自主超车变道、绕行障碍物、自适应调节巡航速度、响应红绿灯启停和自动通过路口等驾驶任务		

资料来源:IT之家官网、智车派公众号、有驾公众号、开源证券研究所

自动驾驶成为"一号工程",分段式端到端架构支撑理想无图 NOA 快速上线。在汽车智能化愈发受到重视的当下,理想已经将自动驾驶开发摆在显著地位。2023 年 6 月,理想在首届家庭科技日上透露其自动驾驶的细节,在感知算法层面采用采用 BEV 大模型、使用 Occupancy 网络、自研神经先验网络(NPN)、训练端到端的信号灯意图网络(TIN)提高感知准确度,在规控算法层面应用了模仿学习的方法,持续迭代规控模型,意味着 AD 自动驾驶进入大模型时代,在 AI 大模型算法下,理想做到不依赖高精度地图的百城 NOA 推送。在使用 NPN 算法以轻图方式推进百城的同时,理想双线并进,在 2023 年 10 月预研基于分段式端到端架构的无图 NOA,只有感知、规划与导航三个模块,其中感知与规划均模型化,中间使用规则串行。在该架构下,理想于 2024 年 7 月全量推送无图 NOA。

图23: 当前无图 NOA 的算法架构是分段式端到端

第一代: NPN架构



包含感知、定位、规划、导航、NPN等模块 支撑理想汽车100城城市NOA推送

第二代:分段式端到端架构 (Two Model)



包含感知、规划、导航模块,模块更少 支撑现阶段理想无图NOA全国都能开的实现

资料来源:理想汽车公众号、理想汽车研究所



以自动驾驶重构核心竞争力,理想智驾赢得用户认可,渗透率快速攀升。将自动驾驶开发摆在显著地位的理想,在功能实现突破后,也让用户选择智驾车型的热情水涨船高。据钛媒体数据,理想无图 NOA 发布后,AD Max 选配率显著升高:在到店试驾环节,用户 NOA 试驾占比从 5 月 23.8%提升到 7 月 46.5%,翻倍提升,用户考虑购车时更愿意了解体验理想的智能驾驶;在购车环节,用户选购 AD Max 的定单占比从 5 月份的 37%提升至 7 月份的 49%。单车型来看,7 月,理想 L9 车型 75%的用户选购 AD Max,理想 L8 达到 56%,理想 L7 达到 65%,L6 也有 22%,在北上广深,理想智驾车型的比例已经达到 70%,表明理想的智驾功能正在得到越来越多用户的认可。根据理想的数据显示,面向 AD Max 车型的无图 NOA 的升级覆盖的用户数量超 24 万,随着智驾功能在用户购车需求中的权重不断上升,重构核心竞争力的理想有望在智能化的竞争中维持领先。

2.2、 端到端+VLM+世界模型,理想自动驾驶迎来"尤里卡"时刻

2.2.1、 端到端+VLM 构成快慢系统, 最早 2024 年底推出

人类思考包含快系统(系统 1)和慢系统(系统 2)。诺贝尔经济学奖得主,心理学家 Daniel 在《思考,快与慢》中指出人类的思考有两种方式,"系统 1"是快速的、本能的、自动的、情绪化的、潜意识的、条件反射的;"系统 2"是缓慢的、刻意的、逻辑的、缜密细致的。大脑通常把很多身体运动相关的功能交给系统 1 来处理,比如一些本能行为,皮肤的烫伤,迎面飞来的物体,需要我们尽可能快的速度做出反应;而语言等抽象能力被大脑交给了系统 2 的新大脑皮层,这里可以处理非常复杂的问题,并且有强可塑性。正常驾驶员开车过程中 95%的时间使用系统 1,5%的时间使用系统 2,所以人不需要每天学习 Corner Case 就能够学会开车。

Li AD Framework

System 1 — System 2 — Training Loop

SYSTEM 1
Intuition & Instinct
95%
Uncorrect
Associative
Advantage plan

System 1 — End-to-End Model for L3 AD
Fast end-to-end response to the surrounding environment.

System 1 — End-to-end response to the surrounding environment.

System 2 — Large Multimodal—Action Model
Explore and logically think under unknown environments.
Modalities include language, vision, point clouds, canbus and navigation to solve L4 unknown scenes.

图24: 理想的自动驾驶开发框架中具有快慢系统

资料来源: NE 时代智能车公众号

在理想的自动驾驶开发框架中,也具有快慢系统。快系统(系统1)偏直觉,用以处理大部分常规场景,类似肌肉记忆的应激反应来处理一些直觉、快速响应的事情,在驾驶场景中可以直观理解为传感器看到场景紧接着车来做出决策和动作;慢系统(系统2)偏思考,负责未知场景或者是复杂场景处理,解决各种复杂路况,解决泛化的问题、未知的问题。系统时时刻刻在运行,并输出两个决策,系统1发挥主要的作用,系统2会在复杂场景中起到参考或者咨询的作用,增强系统1的决策。



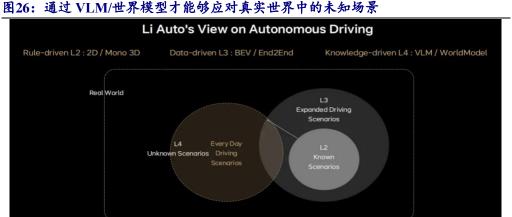
系统 1 为端到端模型,年内实现由感知到规划的统一。在端到端架构下,能够实现 高效的信息传递,减少信息损失;能够实现高效的计算,一次性完成推理的延迟更 低:能够实现高速的迭代,在数据驱动下做到周级甚至是亚周级的迭代。在理想的 架构中,系统 1 是一个端到端的模型,输入的是传感器数据、自车的状态信息以及 导航信息. 输出动态障碍物、道路结构、通用障碍物 OCC 以及规划好的行驶轨迹。 端到端的最终目的是为了将传感信息映射为行驶轨迹, 另外动态障碍物、道路结构、 通用障碍物 OCC 的输出是为了描绘周边环境并且通过环境信息显示呈现给用户,同 时作为端到端模型的辅助监督。在系统1方面,理想称通过100万个Cilps进行训练, 大概一个月经过十轮左右的训练,基本就可以完成一个无图 NOA 的上限水平。

4D One Model 端到端架构图 系统1: 端到端模型 EID显示 时空记忆 摄像头 🗿 主干 网络 训练方法 激光雷达 (((■ 障碍物 Θ BEV 特征 道路结构 监督训练 位置 解码器 占用网络Occ 车辆位姿 🚍 编码器 Anchor 实例 Θ 规划轨迹 导航 🗸 强化学习 系统二 决策 系统2: VLM模型

图25: 理想 AD 3.0 的整体框架已经偏向端到端模型

资料来源:理想汽车2024智能驾驶夏季发布会

以知识驱动通往 L4。通过在 L2 时代, 自动驾驶面对的是已知的场景, 算法上只需 要部分感知环节进行一部分的模型化,在其它部分还是以基于规则为主。随着开城 的进行, 最终要做到全国的开放 (理想将这视为 L3 时代), 自动驾驶需要面临更加 丰富的场景,数据驱动的算法成为主流,算法上的变化表现在所有的模块感知、规 控都逐渐模型化、完整的端到端从感知、跟踪、预测、决策到规划都模型化。而到 L4 时代自动驾驶系统需要处理的都是真实世界未知的场景,即使是端到端算法也不 一定能实现良好应对、理想认为在这种场景中、需要知识驱动、需要自动驾驶具有 常识、能够对真实世界进行理解,这就需要多模态的视觉语言模型或者世界模型。



资料来源: NE 时代智能车公众号



系统 2 为视觉语言模型(VLM),知识驱动打开通往 L4 之路。"知识驱动"的范式 加入了系统 2 为系统 1 的端到端模型兜底, 系统 2 具有一定的理解世界的常识, 是 针对驾驶场景特化的大语言模型,可以解决各种各样的 Corner Case 和泛化的问题, 快慢系统结合, 最终就能够解决 L4 整体的车端框架。具体来看, 120 度和 30 度相 机时刻观察周围的环境,并且与导航地图的图像进行模态对齐, 对齐的结果将被输 入到 VLM 的核心——视觉语言模型解码器,同时系统 1 也可以通过 Prompt 问题库 向系统 2 随时提问,一起输入到视觉语言模型解码器中;解码器通过自回归输出对 环境的理解、驾驶的决策建议以及驾驶的参考轨迹,结果返回到系统1,辅助系统1 进行轨迹规划。L3 阶段, 系统1发挥主要的作用, 系统2起到参考或者咨询特殊情 况的作用;而到 L4 阶段,系统 2 会发挥更多作用,其能力决定了能不能到 L4。

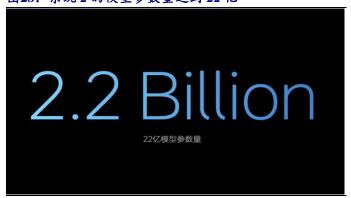
系统2: VLM(视觉语言模型) 120度相机 思维链Token: 场景 - 决策 - 参考位置 流式视频编码器 混合 分辨率 ViT 时序 视觉语言模型解码器 编码器 语言Token 模块对齐模块 记忆模块 ViT 编码器 导航 ✓ 智驾系统Prompt库 驾驶决策 系统1: E2E(端到端模型) 轨迹规划

图27: 视觉大语言模型可以很好的识别驾驶场景并做出决策

资料来源:理想汽车2024智能驾驶夏季发布会

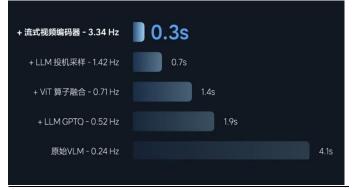
系统2实现车端部署,随硬件升级有望实现系统1与系统2的融合。系统1作为端 到端模型参数量只有3亿,而系统2作为大模型,其参数量达到了22亿,比端到端 模型高一个量级。理想为将 VLM 模型部署在车端的 Orin-X 上, 进行了一系列优化, 最终将整体的推理性能优化 13 倍,实现 0.3 秒推理一次,车端运行频率是 0.34Hz。 而系统 1 则在十几赫兹高频运行,如果系统 2 能够运行时延更低、判断更加准确, 则有望实现快慢模型合一。理想正在预研将模型做更大、帧率变更高,同时车端算 力芯片也需要进行相应升级以支撑系统2的高速稳定运行。





资料来源:理想汽车2024智能驾驶夏季发布会

图29: VLM 在车端能够以 3.34Hz 频率运行



资料来源:理想汽车2024智能驾驶夏季发布会



2.2.2、世界模型+数据闭环助力理想快速迭代

数据驱动之下,验证能力帮助自动驾驶快速铺开。理想通过快速试错的方式快速推广无图方案,具体流程是先找封闭区域验证范式,一旦跑通立马加上安全兜底策略进行推广、慢慢铺开,而要做全国范围的无图 NOA,通过铺人力的方式进行验证不仅成本高,且周期较长。在之前的自动驾驶开发中,是先设计功能再研发,一项项功能去测试验证;而在数据驱动的时代,理想认为传统的功能验证应当转变为对自动驾驶能力的"考试"。理想在云端构建了世界模型,配合车端的影子模式进行验证,一旦通过世界模型的"考试",立马部署做实车测试,大大加速研发的流程。

重建+生成的世界模型具有良好的泛化性。理想使用重建+生成的方式进行世界模型的建构,可以解决重建式仿真的模糊拖影问题,也可以解决生成式仿真的幻觉问题,取长补短,能够生成很多符合真实世界规律但是没有见过的场景,内部也称其为系统3。世界模型不仅能够加速自动驾驶验证、缩短研发流程,还可以蒸馏出能够部署在车端的 VLM 模型,效果好于从头训练的 VLM 模型。此外世界模型能够与数据闭环进行很好的联动,假设车主接管后,一段 Clip 通过影子模式数据回传云端,云端世界模型自动生成类似场景,变成错题库,同时在已有错题库中检索或在数据库中挖掘类似场景,联合训练出新模型;新模型再回到世界模型中进行两次考试:一次在原场景中,一次在生成的类似场景中,通过自动化的闭环训练模型。

图30: 理想使用重建+生成的世界模型进行快速验证

资料来源:理想汽车2024智能驾驶夏季发布会

数据方面,理想拥有超过87万的车主,形成了全国最大的自动驾驶车队,在过去几年车队的累计行驶里程已经超过200亿公里,截至2024年7月,理想的智能驾驶累计行驶里程超过20.6亿公里。理想为筛选数据,定义了五星级司机标准,并对用户进行打分,超过90分的车主只占3%,累计筛选了超过100万公里的数据,到2024年底可能超过500万公里。训练数据以20-30s左右的Clips形式存在,记录司机驾驶的完整数据,包括视觉传感、车辆状态、油门刹车等操作信息数据。

在训练方面,端到端本质上是模仿学习,目的是学习行驶轨迹,但仅模仿学习的效果有限,因此理想使用模仿学习+强化学习的方案,让模型在犯错的时候被惩罚,模型就会知道什么驾驶行为是错的,训练出来的模型无论是驾驶技巧还是价值观都会非常正确。

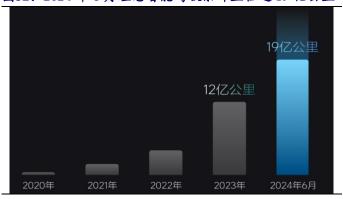


图31: 理想自动驾驶训练使用高度自动化的闭环学习

软件2.0 闭环架构

资料来源:理想汽车公众号

图32: 2024年6月理想智能驾驶累计里程达19亿公里



资料来源:理想汽车公众号

理想端到端+VLM 自动驾驶最早 2024 年底推出。理想的研究团队已经完全通过了正常的研究验证,在全国无图 NOA 正式推送的时候,向测试用户推送由 300 万 Clips 训练出来的端到端+VLM 的监督型自动驾驶体系,并在 2024 年底至 2025 年初推出超过 1000 万 Clips 训练的端到端+VLM 的带有监督的自动驾驶体系。

表3: 理想自动驾驶演进中,端到端范式减少大量代码

	地图类型	能力	代码量 (行)
高精地图	重图	有图城市开放	-
NPN	轻图	重点城市开放	200万
分段式端到端	无图	全国都能开	120万
端到端+VLM	无图	全国都好开	20 万

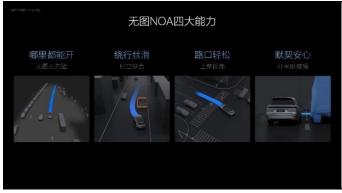
资料来源: 36 氪汽车公众号、每人 Auto 公众号、开源证券研究所

2.2.3、 理想 NOA 实现不限城市、不限道路的通行能力,体验升级

理想当前的无图 NOA 的四大能力: 哪里都能开、绕行丝滑、路口轻松、默契安心。

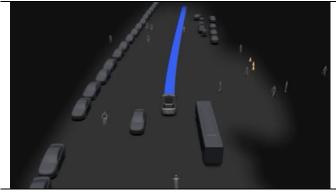
(1) 无图无先验,哪里都能开;全国不限城市、不限道路:实时理解能力提升,不依赖先验信息真正做到哪里都能开。不限道路、不限城市,偏僻小城窄路、乡村小路、错综山路等都能流畅通行,无车道线、临时施工等路段都不再是问题。

图33: 无图 NOA 的四大能力



资料来源: 出行局公众号

图34: 无图无先验, 哪里都能开



资料来源:理想汽车公众号

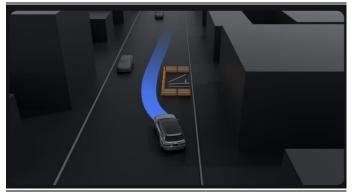
(2) 时空联合,绕行丝滑,决策时机更果断:全新时空规划模型的应用让无图 NOA 真正像人一样思考和规划。遇到电瓶车、自行车、行人无规则穿行或车道停车 乱象等复杂行车场景,也能更丝滑、更高效地进行绕行。



- (3) 路口轻松, 上帝视角, 通行更高效: 理想汽车使用 BEV 视觉模型融合导航匹配算法, 对车道结构和导航特征充分融合, 达成了范围更广、信息更丰富的"上帝视角"有效解决复杂路口走错路的问题实现了超远视距选路的能力。
- (4) 分米级微操,驾驶更默契,家人更安心:与用户心理安全边界匹配默契更早更准预测加塞车辆、横穿车辆和骑行人,更精确控制距离,更得当地加速减速。让全家人在使用智能驾驶时谨慎而不紧张,安全且更安心。

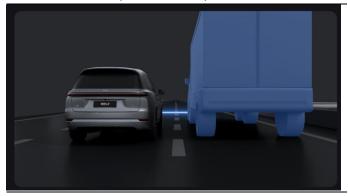
未来的端到端+VLM 还将具备通用障碍物理解能力,超视距导航能力,道路结构理解能力,拟人的规划能力。

图35: 绕行丝滑, 决策不磨叽, 时机更果断



资料来源:理想汽车公众号

图36: 分米级微操, 驾驶更默契, 家人更安心



资料来源:理想汽车公众号

2.3、 组织面向端到端, 云端算力大扩充, 理想加码自动驾驶布局

2.3.1、量产和预研双线并行,成立端到端实体组织

明确 RD 与 PD 明暗双线,组织架构上支撑自动驾驶快速迭代。理想 2023 年雁栖湖 会议后明确 RD 和 PD 两条脉络研发智驾,其中 PD 是量产研发与产品交付,负责工程落地,包括推送给全量用户、千人团测等版本,是市场看得到的明线,在 2023 年是 NPN 和无图的量产交付,在目前是双系统的交付; RD 是研发,负责预研技术,是市场看不到的暗线,在 2023 年是端到端双系统的预研,在目前是统一快慢系统以及 L4 的预研,后者还在探索,可能会整合一套理解加生成合一的超级大模型,通过蒸馏或者强化学习的方式,把大模型的知识都放到车端。如此滚动开发架构下,理想只用大约一年多的时间便完成了 NPN、无图、端到端+VLM 的三代迭代。

图37: RD 与 PD 明暗双线滚动开发加快自动驾驶迭代



资料来源: 36 氪公众号、每人 Auto 公众号、理想汽车公众号等、开源证券研究所



2024年7月,理想內部成立"端到端自动驾驶"的实体组织,整体超过200人,其他团队成员灵活支援项目。RD和PD两大组共800人,其中PD包含智能行车、智能泊车、智能安全等;"端到端"的研发主力部署在算法研发组,其中RD下设感知算法、行为智能、认知智能等组,其中行为智能包含端到端架构、端到端模型、控制模型等,认知智能包含认知模型、云端模型等组。

2.3.2、 加大投入拓展云端算力, 自研芯片补充车端算力

云端算力加速布局,为自动驾驶训练进化提供牢固地基。截至 2024 年 8 月,理想云端算力规模已达到 4.5EFlops,一年的租卡约 10 亿元,而据理想智能驾驶副总裁郎咸朋介绍,支撑 VLM 和端到端的训练大概需要几十 EFlops 的算力储备,如果做到 L3 和 L4 自动驾驶,一年光是训练算力的花销大概为 10 亿美金。随着数据和算力的补充、端到端架构衍生出来的城市智驾、将很可能达到高速上的驾驶体验。

自研芯片补充车端算力。据 36 氪汽车资料,理想从 2023 年 11 月开始大幅推进自研智驾芯片,自研的主要模块为 NPU,后端设计部分外包给中国台湾的世芯电子,然后再交由台积电完成制造。目前理想已经设立了约 200 人的智驾芯片团队,芯片将会在 2024 年内完成流片。

3、 蔚来: NWM 推动架构迭代, 有芯有魂构筑智驾长期主义

3.1、NOP+全量推送, 2024H2 上车点到点领航辅助 2.0

开路不开城, 蔚来以道路为单位推进自动驾驶落地。2020 年 10 月, 蔚来全量交付高速 NOP, 面向搭载 Mobileye EyeQ4 芯片的 NT 1.0 平台车型。相对部分自研的 NOP, 基于 NT2.0 平台的 NOP+是蔚来全栈自研, 并于 2022 年底开启推送, 但此时只有高速功能。在城市领航辅助功能上, 与其他车企扩展覆盖度的"开城"方式不同, 蔚来专注于对特定路段进行深度优化和精确覆盖, 确保其智能驾驶系统在多变的道路条件下也能提供稳定可靠的服务, 按照用户心愿单以及道路开放全国的 NOP+。2023 年 6 月, 蔚来车队在城区开启路线验证, 10 月在城区开启应用"群体智能系统"。在2024 年 4 月, 蔚来 NOP+在城市区域的领航辅助向所有 NT2.0 车型用户开放, 累计覆盖 726 城,标准是以 90%主干道为最低标准释放。2024 年下半年,蔚来计划推送点到点的全域领航 2.0,实现点到点的体验,并计划再用一年的时间,解决智驾全国好用的问题,将城区体验提高到目前高速领航的水平。

表4: 蔚来 NOP+已在 2024 年 4 月全量推送

时间	发展历程及规划
2020年10月	高速领航辅助驾驶功能 NOP 全量交付
2022年12月	蔚来开启增强领航辅助(NOP+)的试用
2023年6月	向上海城区的 NOP+用户开始第一轮先锋体验推送,之后计划每两周一轮做 NAD
2023 午 0 月	Beta 用户群扩展
2023 年 7 月	NOP+在北京五环内的高速公路和城市快速路上线;蔚来 NOP+增强领航辅助 Beta
2023 千 7 月	版升级为正式版并开启订阅,价格 380 元/月
2023 年 9 月	在云端训练方面, 蔚来 NAD 云端计算集群拥有 1400PFLOPS 算力, 自研分布式缓
2023 千9月	存系统 10PB, 通过优化千卡布局, 并行效率提升超 91%, 有效训练时长占比超 96%
2023年12月	全域领航辅助 NOP+累计开通城区里程 31.98 万公里, 汇路成网的城市新增 74座,
2023 午 12 月	总数达到 208 座(未正式推送,仅为先锋领航用户内测)



时间	发展历程及规划
2024年4月	向 Banyan·榕智能系统用户全量推送全域领航辅助 NOP+城区路线
2024 下半年	点到点的全域领航功能上车,端到端 GOA 也会持续上车
2025 年	目标做到 80%智驾使用时长占比,鼓励用户多用 NOP+,并且让智驾 10 倍于人驾
2025 平	安全;解决智驾全国都好用的问题

资料来源: 21 世纪经济报道公众号、NE 时代智能车公众号、青豹驾到公众号、开源证券研究所

NOP+用户数量持续扩大, 蔚来自动驾驶的用户认可程度正不断提高。2024年3月的城区道路可用总里程为72.6万公里, 当月城区智能驾驶的行驶里程仅有42万公里, 而这两个数据在2024年7月分别上涨到了353.9万公里与336万公里, 一方面是NOP+可用范围的扩大, 另一方面是用户对NOP+的接受度不断提高, 开始让NOP+在城市中行驶更多里程。蔚来自动驾驶的用户认可度也在不断增长, 截至2024年7月, NOP+的订阅用户数量达到了30.80万人, 4个月中增长超50%, 随订阅用户数的增长, NOP+的商业闭环正逐步打通。

34.00 400 30.80 28.75 31.00 350 26.63 28.00 300 336 24.58 25.00 250 22.00 19.32 200 213 19.00 150 174 16.00 100 13.00 50 90 42 10.00 0 2024年4月 2024年3月 2024年5月 2024年6月 2024年7月

智能驾驶城区行驶里程(万公里)

图38: 随着 NOP+全量推送, 用户数也在快速上涨

数据来源: 蔚来公众号、开源证券研究所

3.2、 世界模型提高通用能力, 群体智能助力数据闭环体系

3.2.1、 从模型化到端到端, 世界模型是下一站

——NOP+用户数(万人)

由模块化自动驾驶到端到端、蔚来将其划分为三个阶段。

- (1) 第一阶段是模型化,模型化的优点在于实现数据驱动,但是对工程化的能力要求较高,要求能够快速训练与快速验证。蔚来在 2023 年中将规控模块中加入 AI 神经网络实现模型化,而当前阶段大部分玩家仅做到感知模型化,在规控端还没有做到模型化。
- (2) 第二阶段是端到端,将感知与规控模型连接,不用定义数据结构,解决数据丢失的问题。端到端下对于数据验证体系的要求将更高。蔚来首先将端到端技术应用在主动安全功能,如 Banyan 2.6.5 版本中上车的端到端 AEB,以及 2024 下半年将要上车的端到端 GOA。
- (3) 第三阶段是大模型,在蔚来的定义中,大模型为世界模型,蔚来期望世界模型能够对真实世界进行更全、更好的信息表达和预测。蔚来在2023年底开始训练世界模型,预计2024Q4会开始推进量产工作。



3.2.2、 当前蔚来感知规划全栈网络模型为 NOP+提供了强大的通用泛化能力

当前蔚来在自动驾驶算法中的感知和规控环节都采用了神经网络赋能。(1) 在感知端,采用融合化的感知网络,占用网络 2.0 通过一个网络识别动静态物体,并采用可变分辨率的架构解决远近物体识别的问题,同时在云端训练一个大模型进行无监督的训练,辅助车端模型进行感知。(2) 在规控端,引入了数据驱动的分层价值网络,通过分层搜索的形式,找到最优解。具体而言,通过多模态的注意力网络从感知数据中筛选出 10-100 种未来的可能性,之后将这些可能性进行更进一步的推演,通过交互搜索的树,做 7 秒钟的推演,通过经人类偏好数据训练的博弈价值网络来进行推演,在具体的行为规划和控制过程,采用奖励函数网络给出一个最舒适、拟人化的结果。最后将结果送入凸优化的空间进行兜底,保证输出的结果安全。感知端和规控端一起串联形成的蔚来感知规划全栈网络模型构成了通用泛化的基石。

图39: 蔚来规划部分基于三层的数据驱动的网络

资料来源: NIO IN 蔚来创新科技日 (2023)

3.2.3、 世界模型能够进行想象重建与想象推演, 将推动通用能力快速提升

端到端架构能够充分利用数据,加速迭代,但距离人仍有差距。端到端有两个优点: (1)从人工写规则变成了模型,依靠模型和数据去做迭代就能充分地利用数据;(2)能自动地抽取信息,减少了很多信息损失,使得对于数据的利用更加充分。但仅依赖单一端到端的模型的话,时间维度信息的融合和推演都是定长的逻辑,自动建模长时序信息的能力相对匮乏,不能够预测未来事件并评估其影响,也就是无法真正理解时空变化,这样的端到端永远无法达到人驾一般舒适、安全与效率。



图40: 世界模型是蔚来智能驾驶技术下一步重点布局方向



资料来源: NIO IN 蔚来创新科技日(2024)

世界模型能够进行空间理解与时间理解,想象重建、推演能力强大。NIO IN 2024 蔚来创新科技日上,蔚来正式发布中国首个智能驾驶世界模型 NWM (NIO World Model),即可以全量理解信息、生成新的场景、预测未来可能发生的多元自回归生成模型。相比于常规的端到端的模型,新的世界模型有三个主要的优势: (1) 空间理解上,通过生成式模型重构传感器输入方式,更加泛化地抽取信息,能够全量理解信息,对空间理解更加深入。(2) 时间理解上,通过自回归模型,自动建模长时序环境,能够预测接下来的场景。(3) 通过生成式无监督的方式,无需人工标注,对海量数据的利用更加高效。

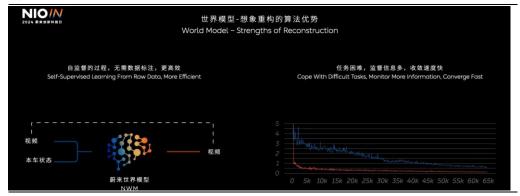
图41: 世界模型能够进行空间理解与时间理解

2024 #######			
	空间理解 Spatial Cognition	时间理解 Temporal Cognition	使用海量数据 Extensive Data
常规端到端模型 Regular E2E Model	学习任务单一 抽取信息有损失 Single Learning Task Data Loss	无长时序建模能力 No Long Time-Series Modeling	轨迹监督信号信息密度低 依赖感知标注辅助训练 成本高效率低 Reliance on Auxiliary Training
蔚来世界模型 NWM 多元自回归生成模型 Multivariable Autoregressive Generative Model	生成模型重构传感器输入 抽取泛化信息 Extraction and Generalization	自回归模型 自动建模长时序环境 Automatic Long Time-Series Autoregressive Modeling	依赖自监督学习 无需人工标注 Self-Supervised Learning From Raw Data

资料来源: NIO IN 蔚来创新科技日 (2024)

想象重建能力:从原理上讲,世界模型能够输入一个真实世界的行车视频,输出另外一个更平行的世界,相当于对整体世界做再一次的重构,变成类似于真实驾驶环境的原始信息,减少信息的损失,算法的空间理解能力加强,而这一定程度上意味着它具备了解决这些场景中驾驶问题的能力。从算法端讲,它是自监督的过程,不太需要数据标注,可以高效地做到千万 Clips 的数据量的训练;同时因为重建的视频,任务更困难,监督信息更多,使得模型收敛速度更快。

图42: 重建的视频模型收敛速度更快



资料来源: NIO IN 蔚来创新科技日(2024)

想象推演能力: 从原理端讲, 世界模型能够持续地去想象推演, 持续地以自回归的方式去输出视频,"想象"时间维度上的变化, 在功能方面, 具体来说, NWM 可以在 0.1 秒内, 推演 216 种可能发生的轨迹、寻找最优路径, 下一个 0.1 秒, NWM 会根据外界信息输入去再生成新的 216 种可能性, 继续往前开; 还能基于 3 秒钟视频的 Prompt 输入, 生成 120 秒想象的视频。

图43: 世界模型能够推演平行世界, 真实多变



资料来源: NIO IN 蔚来创新科技日 (2024)

蔚来计划将世界模型进行车端部署,将其结果作为预测参考输入下游规划模型,在 未来有望直接输出轨迹去控制车辆。

3.2.4、 群体智能助力数据闭环搭建。生成式仿真进行快速闭环测试

通过群体智能与生成式仿真能够满足世界模型训练的数据需求。世界模型作为多元自回归生成模型,具有庞大的数据需求,特别是对长尾数据和闭环数据的需求更多,训练一个世界模型,需要千万级 Clips 以上的真实数据训练。蔚来基于群体智能和生成式仿真为核心来满足更大的数据需求。通过群体智能系统,挖掘日行千万公里的真实场景可成为正负样本的训练数据,筛选重点场景后验生成式仿真,进行三维重建,最终产生更多新场景,加速模型的快速训练迭代。



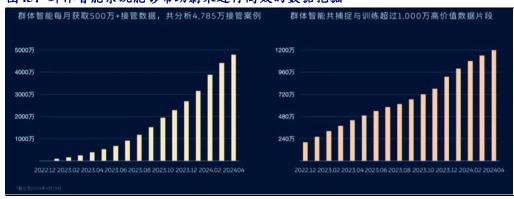
图44: 群体智能和生成式仿真可以满足整体的世界模型的数据需求



资料来源: NIO IN 蔚来创新科技日 (2024)

群体智能: 在数据收集方面,蔚来通过量产车队收集数据,目前 NT2.0 平台的车型 总数在 20 多万台,同时在车端的四颗 Orin-X 中,有一颗专门留给群体智能训练,能够筛选掉 99%无用数据并经过复杂自动化流程处理后回传云端,使车辆不光在智 驾状态下,在非智驾状态下也能获取到有效数据。群体智能每月能够获取 500 万+接管数据,共分析 4785 万接管案例,捕捉的高价值 Clips 超过 1000 万。在道路验证方面,蔚来群体智能架构,能够在量产车上分布式验证用户行驶过的道路以及使用过的智能驾驶功能,每月实车验证里程超 2000 万公里,单一路线 5 次验证自动准出,加速实现智能驾驶系统升级迭代。保证智能驾驶用户体验持续进化。

图45: 群体智能系统能够帮助蔚来进行高效的数据挖掘



资料来源: 蔚来智能驾驶发布会 (2024)

图46: 通过群体智能, 蔚来的城区道路可用范围迅速提升

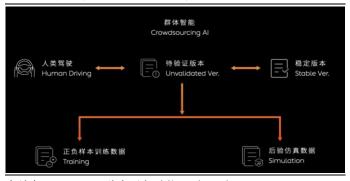


数据来源: 蔚来公众号、蔚来智能驾驶发布会 (2024)、开源证券研究所



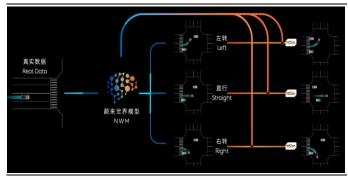
生成式仿真:与 NWM 配套, 蔚来开发了仿真器 NSim (NIO Simulation), 在整个数据链路上, 车端的群体智能+NSim 理论上可以给 NWM 提供源源不断的数据。NWM 基于真实世界视频进行重构和推演, 进入到 NSim 重新编辑, 分解出背景中静态的、动态的信息,在 NSim 中也可以看到并且调整深度、法向量的信息。通过 NSim 可以切换到任意角度,分析环境细节信息,可以根据所需去动态地编辑物体,也可以让自车有新的行车轨迹驾驶。NSim 可以对 NWM 推演的每一种轨迹与对应的仿真结果做对比,给到更多数据给到 NWM 训练,让输出的智驾轨迹和体验更安全更合理,更高效。

图47: 群体智能+NSim 可以解决 NWM 数据问题



资料来源: NIO IN 蔚来创新科技日(2024)

图48: NWM 生成结果可以进入到 NSim 进行推演



资料来源: NIO IN 蔚来创新科技日(2024)

在训练方面, 蔚来认为, 如果想要做端到端大模型, 至少需要万卡级别的算力集群, 截至 2023 年 9 月, 蔚来智能计算集群总算力规模为 1.4EFlops, 预计目前算力规模更高。蔚来还建立一套高性能计算平台, 可支撑日间峰值吞吐达到 200 万次的任务请求, 并且同时支持 1.5 万个节点的并发, 自研容量 10PB 的高速分布式缓存系统, 支持大规模并行的训练。此外, 蔚来也已打通边缘计算能力, 使得整个车云算力联合调度, 截至 2024 年 7 月, 蔚来整体端云算力高达 306.9EOPS, 是全国最大的端云算力集群, 分布式计算也是蔚来算力布局的重要构成。

3.3、 软硬协同能力不断加强, 迈向端到端大模型时代

3.3.1、 自研神玑 NX9031 即将上车, 传感、计算硬件支撑智驾长期主义

神玑 NX9031 已流片,深度软硬一体有望大幅提升用户体验。2020 年开始,蔚来逐步组建了超800 人芯片团队,负责人华为海思出身。自研智能驾驶芯片"神玑 NX9031"已经流片,制程为 5 纳米,拥有超过 500 亿颗晶体管,该芯片采用 32 核大小核 CPU 架构,采用 LPDDR 5x 内存,速率达到了 8533Mbps,内置高动态范围高性能 ISP,具备 6.5G Pixel/s 像素处理能力,处理延时少于 5nm,单芯片性能相当于四颗行业旗舰芯片的能力。神玑 NX9031 将于 2025Q1 首搭 ET9,实现了硬件与软件、算力与算法的紧密融合,有能力支持蔚来智能电动汽车进一步提升用户体验。



图49: 神玑 NX9031 已流片, 制程为 5 纳米



资料来源: 蔚来公众号

蔚来自动驾驶面向未来,软硬件支持长生命周期迭代。汽车智能化进展飞速,产品的生命周期在缩短,产品生命力也逐渐成为影响消费者的购车选择的因素之一。在智能驾驶方面,蔚来认为其软件层面架构的生命周期应达到 10 年以上,硬件层面应能够坚持两代平台,而现在每代平台的间隔期约 3-4 年。蔚来在软件层面统一架构,做到软件部分有 85%的模块级复用度,在硬件层面采用高性能传感器与计算平台,软硬结合之下,蔚来车型生命力得以延长,支撑蔚来的"长期主义"布局。

Aquila 蔚来超感系统配置丰富,ADAM 计算平台算力出众,能够支撑自动驾驶的后续更新。(1) Aquila 蔚来超感系统:拥有 33 个高性能感知硬件,包括 1 个等效 300 线的 1550nm 激光雷达、7 颗 800 万像素高清摄像头、4 颗 300 万像素高感光环视专用摄像头、1 个增强主驾感知、5 个毫米波雷达、12 个超声波传感器、2 个高精度定位单元和 V2X 车路协同。(2) ADAM 计算平台: ADAM 集成了 4 颗英伟达 Orin X 智能驾驶芯片,总算力达 1016TOPS,是目前汽车智能驾驶算力的天花板;同时 ADAM 还集成 1 颗最新的高通骁龙 8295 智能座舱芯片,能够实现智驾、智舱和整车控制最大 256TOPS 算力共享,且智驾和座舱之间跨域数据带宽从千兆大幅提升到 16Gbps,能够支撑多模大模型的端侧部署。NT2.0 平台车型都已搭配四课 Orin-X 的 ADAM 平台,在未来的 NT3.0 平台,会有神玑 NX9031 与英伟达 Orin-X 两种芯片配置,在算法快速演进的智能驾驶潮流中提供牢固的硬件平台基础。

图50: ADAM 计算平台集成 4颗 Orin-X



资料来源: 蔚来公众号

图51: 支持实现智驾、智舱最大 256TOPS 算力共享



资料来源: 蔚来公众号



3.3.2、NADArch 升级 2.0, 统一架构延长生命力

蔚来自动驾驶架构升级。NADArch 进化。世界模型 NWM,包括端到端的主动安全模型,以及相应的处理机制和安全机制,以上构成了蔚来算法的第二代架构 NADArch 2.0,具体功能收敛到两个产品:点到点的全域领航 2.0 与智能安全辅助 2.0。蔚来坚持 NT2.0 平台车型统一架构,统一架构最直观的优点是降低了后续的维护、运营、迭代的成本,同时能够大大延长架构的寿命。统一的架构下能够提高复用程度,如乐道品牌与蔚来的软硬件同架构,底层架构相通,可以数据共享。

图52: NADArch 2.0 具体功能收敛到点到点的全域领航 2.0 与智能安全辅助 2.0



资料来源: NIO IN 蔚来创新科技日(2024)

3.3.3、 重组智驾研发团队, 组织架构上面向端到端大模型

蔚来自动驾驶业务主要分为三大团队。目前蔚来智驾团队约有 1500 人,自动驾驶业务共有四个团队,分别为算法团队、硬件团队、操作系统和数据安全团队,其中算法团队由蔚来智能驾驶研发副总裁任少卿负责,下设感知部、规划与控制部、环境信息部、方案交付部、地图定位部等多个部门。

蔚来智驾研发部完成架构调整。2024年6月, 蔚来智驾研发部新成立了大模型部(负责端到端模型的研发工作)、部署架构与方案部(负责和车端相关的整体算法研发、架构设计和功能交付)、时空信息部(负责车端和云端的地图信息相关的算法、模型开发及服务), 撤销了原来的感知部、规划与控制部、环境信息部及方案交付部。

从组织架构上面向端到端,或将加速蔚来自动驾驶迭代。调整前,蔚来智驾研发部按照感知、地图、数据、规控等模块进行分部门管理,再以项目为核心串联起各个垂直的算法部门进行交付,算法模块部门是实体组织,项目则是横向的虚线组织。架构调整后,蔚来智驾的核心业务变成了两块,一块是云,一块是车,分别由"大模型部"、"部署架构与方案部"负责,前者负责创造出一个本身更好的基础模型,去支持未来车端的迭代,后者负责车端自动驾驶的产品化与交付,工作流程上则以项目为中心组合各方,将横向组织纵向化。新架构下,将有效减少内部沟通阻力与资源损耗,集中力量实现自动驾驶的高效迭代。



4、管中窥豹:从三家新势力车企进展,看自动驾驶发展趋势

4.1、 趋势一: 城区智驾从扩大覆盖度到优化体验快速转变

小鹏、理想已经实现全国有路就能开、蔚来将于 2024H2 做到点到点全域领航,覆盖度提升的主线渐暗,体验提升主线渐明。2023年,城市领航辅助成为各家车企竞相布局的方向。历时将近一年的开城角逐之后,理想与小鹏先后全量推送无图化的城市领航辅助功能,能够做到全国所有城市道路都能开,蔚来采用道路验证开通的方式,在2024年6月城区道路可用总里程覆盖353.9万公里,截至8月15日仍是353.9万公里,城市NOP+功能或已临近上限,但也几乎做到有路就能开。城区智驾实现全覆盖后,下一步就是优化在城区智驾的体验。



图53: 蔚来已经几乎能够做到有路就能开, 但在部分道路仍不能应对

资料来源: 蔚来官网、开源证券研究所(图中道路开通状况截至 2024 年 8 月 15 日)

全国都好用成为下一角逐方向,车企着力提升用户智驾体验。为使消费者愿意为自动驾驶功能付费,良好的体验必不可少。小鹏与理想计划都在2024年内实现全国都好用的用户体验,而小鹏已经在"第一阶段"; 蔚来也将在未来一年之内解决智驾好用的问题。在能够将用户群体覆盖到全国范围之后,下一步就是如何能够在全国范围的市场中吸引用户,车企马不停蹄角逐下一场,以期能够用不断丰富、完整的功能打动用户,在自动驾驶竞争中把握主动权。提升体验的方向包括减少道路断点、实现门到门体验,减少接管次数、驾驶更符合人性等等,而自动驾驶往往是"行百里者半九十", 越往后的挑战越大,需要更强有力的支持与工具。

表5: 三家新势力车企都已覆盖全国,下一阶段目标为优化全国城市智驾体验

	全国都能开, 有路就能开	全国都好用
小鹏	2024年7月全量推送(2024年2月小	2024年7月已进入"全国都好用"的第一
小响与	范围推送)	阶段; 2024Q4 进入第二阶段
理想	2024年7月(2024年4月小范围推送)	最早 2024 年底
蔚来	2024年4月(几乎全国都能开)	预计 2025 年

资料来源:小鹏汽车公众号、汽车之家公众号、36 氪公众号等、开源证券研究所



4.2、 趋势二: 认知智能辅助端到端大模型上车

端到端大模型成为无图城市领航辅助落地的最大功臣,逐渐成为自动驾驶架构转变的共识。小鹏、理想、蔚来在落地无图城市领航辅助时,都选择了端到端的路线,三家目前采用的都是分段式的端到端,而理想与蔚来都在向 One Model 进发。总体来说,在端到端范式下能够实现数据驱动,迭代的速度将会快于人工修改代码的模块化方案。在端到端大模型落地的过程中,数据、算力两要素同样缺一不可,数据方面不仅要求有足够的数据采集能力,还要求能够形成高效的数据闭环体系将数据高效利用,而算力为训练提供基础,端到端自动驾驶的迭代已成为系统工程,对车企研发能力、组织架构等都提出挑战。

表6: 良好的数据闭环不仅能在智驾里程数据中学习, 还能利用智驾里程数据学习

车企	智驾里程数据
特斯拉	截至 2024 年 7 月, FSD 累计行驶里程超 16 亿英里(约 25 亿公里)
鸿蒙智行	截至 2024 年 8 月, 华为智驾总里程达 4.6 亿公里
小鹏汽车	截至 2024 年 5 月,小鹏已有折算 10 亿+里程的视频训练、超 2.16 亿累计公里数
小崎八千	的仿真测试; 2024年7月, 小鹏实车测试里程累计超756万公里
理想汽车	截至 2024 年 7 月, 理想辅助驾驶总里程超过 20.6 亿公里
蔚来汽车	截至 2024 年 7 月, 蔚来智能驾驶累计行驶里程超 11.29 亿公里

资料来源:特斯拉官网、蔚来公众号、理想汽车公众号等、开源证券研究所

表7: 各大车企在 2024 年均将算力推升到更高水平

车企	云端算力规划			
特斯拉	截至 2024Q2 拥有等效 3.5 万张 H100 算力, 预计 2024 年 10 月达到 100EFlops			
鸿蒙智行	截至 2024 年 8 月华为智驾学习训练算力达 5EFlops			
小鹏汽车	截至 2024 年 7 月,小鹏云端算力达 2.51EFlops, 2024 年增加 7 亿元算力投入, 2024			
	年预计新增 7000 张英伟达 A100 组成的算力储备			
理想汽车	截至 2024 年 8 月, 理想云端算力规模已达到 4.5EFlops			
蔚来汽车	截至 2023 年 9 月, 蔚来智能计算集群总算力规模为 1.4Eflops; 截至 2024 年 7 月,			
耐木 八千	蔚来整体端云算力高达 306.9EOPS			

资料来源:特斯拉官网、电动汽车观察家公众号、NE时代智能车公众号等、开源证券研究所

认知智能与端到端相结合,各家车企探索更高级自动驾驶之路。在算法方面,小鹏有 XBrain 大语言模型,理想有 VLM 系统,蔚来则有世界模型。各家的思路相近: 仅靠端到端来实现自动驾驶仍会有难以处理场景,因而需要这些认知智能系统赋予自动驾驶处理复杂场景甚至未知场景的泛化能力。在当前端到端成为共识,但是对于未来的探索仍在持续。为更好探索端到端架构下的自动驾驶演进方向,各家车企也进行了组织架构的变革,提高组织的应对效率。

4.3、 趋势三: 布局硬件进行垂直整合. 智驾降本成为方向

布局芯片等关键零部件,硬件的垂直整合提上日程。无论是蔚来、理想还是小鹏,都在进行智驾芯片的探索,进展快的如蔚来神玑 NX9031,不仅在硬件上已经流片,还已经为神玑芯片提供了底软、仿真、虚拟化、OS、中间件、工具链等一整套能力,小鹏自研的芯片也已经流片,理想自研芯片也将在年内流片。自研芯片不仅能够形成更加高效快速的迭代体系,还能够在长期降低硬件成本,更重要的是基于自研硬件能够形成一套自主可控的体系。在其他硬件上,车企也纷纷加快自研节奏,进行垂直整合。



智驾降本即将成为明线,智驾商业化盈利时代有望到来。在算法方向基本确定、自动驾驶能力逐步企稳、体验正取得消费者认可之后,智驾降本的前景也将逐渐明朗。当前小鹏与理想采取的是硬件付费、软件标配的形式:消费者选择硬件上能够支持城市领航辅助等高阶智驾的 Max 版车型,无需额外付费就能够使用城市领航辅助。其中小鹏 Max 版(支持城市领航辅助) 比 Pro 版(不支持城市领航辅助) 的价格要高 1.2-2 万元,而理想的 Max 版(支持城市领航辅助) 比 Pro 版(不支持城市领航辅助) 的价格要高 2.8-3 万元,即使理想的价格中仍包含其他配置,仍有较高的选择成本。蔚来采取的是硬件标配、软件付费的形式:全系车型标配支持城市领航辅助的硬件,但是软件的开通仅能够按月订阅,每月 380 元。但是相对于自动驾驶研发、维护,算力租赁等成本支出来说,车企仍较难实现自动驾驶软件盈利的商业模式,通过硬件垂直一体化等方式实现智驾降本或将成为明线。

表8: 选择城市领航辅助功能仍需付出较高成本

车企	是否带有城市领航辅助功能的同配置/同车型差价					
小鹏	X9	G9	G6	P7i		
八、加与	20000 元	12000 元	20000 元	16000 元		
理想	L9	L8	L7	L6		
	30000 元	28000 元	28000 元	30000 元		
故市	全系标配硬件					
蔚来	380 元/月					

资料来源:小鹏汽车官网、理想汽车官网、GeekCar 极客汽车公众号、开源证券研究所(数据截至2024年8月15日,其中理想汽车差价中包含其他配置)

5、 受益标的

我们认为,当前技术的进步无疑将一步步帮助自动驾驶实现真正的落地,而深耕算法以及大模型领域的玩家,无疑具有显著的领先优势。受益标的:小鹏汽车-W、理想汽车-W、蔚来-SW。

表9: 受益标的盈利预测及估值

股票代码	公司简称	最新收盘价	总市值]	EPS(元)			P/E		at bu
		(元)	(亿元)	2024E	2025E	2026E	2024E	2025E	2026E	评级
2015.HK	理想汽车-W	73.90	1711.41	3.3	4.2	6.2	24.4	19.2	13.0	増持
9868.HK	小鹏汽车-W	25.29	523.61	-3.4	-1.1	0.5	-	-	55.2	増持
9866.HK	蔚来-SW	28.68	649.01	-10.2	-6.8	-6.2	-	-	-	增持

数据来源: Wind、开源证券研究所(数据截至 2024 年 8 月 19 日; 2024 年 8 月 19 日汇率 港币:人民币=0.9163)

6、风险提示

技术发展进度不及预期:自动驾驶技术难度大、投入资源大、研发周期长,如果自动驾驶技术进展缓慢,使得仅在某一个阶段徘徊,则不利于自动驾驶行业进一步发展。

市场需求不及预期:当前自动驾驶距离消费者真正爱用仍有较大进步空间,同时也有消费者观望心理、对技术接受度、价格成本等因素的影响,使得自动驾驶需求不达预期。



政策推进不及预期:自动驾驶行业发展离不开政策层面的支持与推动,如果政策对于自动驾驶的支持力度较弱、落实情况欠佳,则会导致自动驾驶的需求释放缓慢等影响。



特别声明

《证券期货投资者适当性管理办法》、《证券经营机构投资者适当性管理实施指引(试行)》已于2017年7月1日起正式实施。根据上述规定,开源证券评定此研报的风险等级为R3(中风险),因此通过公共平台推送的研报其适用的投资者类别仅限定为专业投资者及风险承受能力为C3、C4、C5的普通投资者。若您并非专业投资者及风险承受能力为C3、C4、C5的普通投资者,请取消阅读,请勿收藏、接收或使用本研报中的任何信息。因此受限于访问权限的设置,若给您造成不便,烦请见谅!感谢您给予的理解与配合。

分析师承诺

负责准备本报告以及撰写本报告的所有研究分析师或工作人员在此保证,本研究报告中关于任何发行商或证券所发表的观点均如实反映分析人员的个人观点。负责准备本报告的分析师获取报酬的评判因素包括研究的质量和准确性、客户的反馈、竞争性因素以及开源证券股份有限公司的整体收益。所有研究分析师或工作人员保证他们报酬的任何一部分不曾与,不与,也将不会与本报告中具体的推荐意见或观点有直接或间接的联系。

股票投资评级说明

	评级	说明
	买入 (Buy)	预计相对强于市场表现 20%以上;
证券评级	增持 (outperform)	预计相对强于市场表现 5%~20%;
	中性(Neutral)	预计相对市场表现在一5%~+5%之间波动;
	减持 (underperform)	预计相对弱于市场表现 5%以下。
行业评级	看好(overweight)	预计行业超越整体市场表现;
	中性(Neutral)	预计行业与整体市场表现基本持平;
	看淡 (underperform)	预计行业弱于整体市场表现。

备注:评级标准为以报告日后的6~12个月内,证券相对于市场基准指数的涨跌幅表现,其中A股基准指数为沪深300指数、港股基准指数为恒生指数、新三板基准指数为三板成指(针对协议转让标的)或三板做市指数(针对做市转让标的)、美股基准指数为标普500或纳斯达克综合指数。我们在此提醒您,不同证券研究机构采用不同的评级术语及评级标准。我们采用的是相对评级体系,表示投资的相对比重建议;投资者买入或者卖出证券的决定取决于个人的实际情况,比如当前的持仓结构以及其他需要考虑的因素。投资者应阅读整篇报告,以获取比较完整的观点与信息,不应仅仅依靠投资评级来推断结论。

分析、估值方法的局限性说明

本报告所包含的分析基于各种假设,不同假设可能导致分析结果出现重大不同。本报告采用的各种估值方法及模型 均有其局限性,估值结果不保证所涉及证券能够在该价格交易。



法律声明

开源证券股份有限公司是经中国证监会批准设立的证券经营机构、已具备证券投资咨询业务资格。

本报告仅供开源证券股份有限公司(以下简称"本公司")的机构或个人客户(以下简称"客户")使用。本公司不会因接收人收到本报告而视其为客户。本报告是发送给开源证券客户的,属于商业秘密材料,只有开源证券客户才能参考或使用,如接收人并非开源证券客户,请及时退回并删除。

本报告是基于本公司认为可靠的已公开信息,但本公司不保证该等信息的准确性或完整性。本报告所载的资料、工具、意见及推测只提供给客户作参考之用,并非作为或被视为出售或购买证券或其他金融工具的邀请或向人做出邀请。本报告所载的资料、意见及推测仅反映本公司于发布本报告当日的判断,本报告所指的证券或投资标的的价格、价值及投资收入可能会波动。在不同时期,本公司可发出与本报告所载资料、意见及推测不一致的报告。客户应当考虑到本公司可能存在可能影响本报告客观性的利益冲突,不应视本报告为做出投资决策的唯一因素。本报告中所指的投资及服务可能不适合个别客户,不构成客户私人咨询建议。本公司未确保本报告充分考虑到个别客户特殊的投资目标、财务状况或需要。本公司建议客户应考虑本报告的任何意见或建议是否符合其特定状况,以及(若有必要)咨询独立投资顾问。在任何情况下,本报告中的信息或所表述的意见并不构成对任何人的投资建议。在任何情况下,本公司不对任何人因使用本报告中的任何内容所引致的任何损失负任何责任。若本报告的接收人非本公司的客户,应在基于本报告做出任何投资决定或就本报告要求任何解释前咨询独立投资顾问。

本报告可能附带其它网站的地址或超级链接,对于可能涉及的开源证券网站以外的地址或超级链接,开源证券不对其内容负责。本报告提供这些地址或超级链接的目的纯粹是为了客户使用方便,链接网站的内容不构成本报告的任何部分,客户需自行承担浏览这些网站的费用或风险。

开源证券在法律允许的情况下可参与、投资或持有本报告涉及的证券或进行证券交易,或向本报告涉及的公司提供 或争取提供包括投资银行业务在内的服务或业务支持。开源证券可能与本报告涉及的公司之间存在业务关系,并无 需事先或在获得业务关系后通知客户。

本报告的版权归本公司所有。本公司对本报告保留一切权利。除非另有书面显示,否则本报告中的所有材料的版权均属本公司。未经本公司事先书面授权,本报告的任何部分均不得以任何方式制作任何形式的拷贝、复印件或复制品,或再次分发给任何其他人,或以任何侵犯本公司版权的其他方式使用。所有本报告中使用的商标、服务标记及标记场为本公司的商标、服务标记及标记。

开源证券研究所

地址:上海市浦东新区世纪大道1788号陆家嘴金控广场1号 地址:深圳市福田区金田路2030号卓越世纪中心1号

楼3层 楼45层

邮编: 200120 邮编: 518000

邮箱: research@kysec.cn 邮箱: research@kysec.cn

北京 西安

地址:北京市西城区西直门外大街18号金贸大厦C2座9层 地址:西安市高新区锦业路1号都市之门B座5层

邮编: 100044 邮编: 710065

邮箱: research@kysec.cn 邮箱: research@kysec.cn