设计人类学与 AD 文献总结

Pink, Sarah, Vaike Fors 和 Mareike Glöss. 《The Contingent Futures of the Mobile Present: Automation as Possibility》. *Mobilities*, 2018年3月14日, $1\sim17$. https://doi.org/10.1080/17450101.2018.1436672.

设计创新的来源:从参与者在<mark>具身化实践</mark>(如手机放置习惯、车内空间适配)中的即兴创造 (例如,基于现有技术缺陷(如车机系统落后于手机)构想未来场景(如希望手机与汽车深度互通))出发,而非盲目追求"颠覆式创新"。

Pink, Sarah, Katalin Osz, Kaspar Raats, Thomas Lindgren 和 Vaike Fors. 《Design Anthropology for Emerging Technologies: Trust and Sharing in Autonomous Driving Futures》. *Design Studies* 69 (2020年).

https://urn.kb.se/resolve?urn=urn:nbn:se:hh:diva-42018.

自动驾驶不是技术问题,是"人"的问题:老百姓要的是安心感和生活主动权。 工程师和政策制定者必须蹲到普通人的生活里找答案,观察用户日常生活中涌现的问题和即 兴反应。

工具可以很接地气: 几张卡片比 100 页报告更有冲击力!

Pink, Sarah, Kaspar Raats, Thomas Lindgren, Katalin Osz 和 Vaike Fors. 《An Interventional Design Anthropology of Emerging Technologies: Working Through an Interdisciplinary Field: Design》. 收入 *The Palgrave Handbook of the Anthropology of Technology*, 编辑 Maja Hojer Bruun, Ayo Wahlberg, Rachel Douglas-Jones, 等. Springer Nature Singapore, 2022 年. https://doi.org/10.1007/978-981-16-7084-8 9.

干预性的感官民族志(视觉/体验记录): "我们的自动驾驶民族志是<mark>干预性</mark>的,因为它超越了观察性民族志和长期田野调查,通过重演、设置用餐等情境以及使用自动驾驶功能与人们互动。"

- 批判主流范式

- 伦理维度: 质疑 MIT"道德机器"(数字化电车难题实验)等抽象模型,指出其忽视事故的真实情境(如环境变量、人类即兴反应)、决策的具身性与非理性(非纯逻辑计算)
- 信任维度: 批判定量研究(如 AD 接受度调查),重新定义信任为情境化的情感体验(源于熟悉感与日常惯例和物质性共构(由物件(如"幸运挂饰")、仪式、环境共同生成),并观察突发情景之下人们如何"找到继续前进的方法"

Stilgoe, Jack. 《Machine learning, social learning and the governance of self-driving cars》. Social Studies of Science 48, 期 1 (2018年): $25\sim56$.

对特斯拉事件的研究:

- 特斯拉将责任归咎于用户"自满",而非技术设计缺陷;监管机构(NHTSA)建议"加强用户教育",回避系统性反思。

对人类这些缺点的认识,促使人们努力使机器的学习合理化。这加剧了将那些被贴上"意外后果"(Jasanoff, 2016)标签的事情归咎于"人为错误"(Shorrock, 2013)或"用户错误"(Wynne, 1988)的倾向。在机器与人类交互的系统中,用户常常成为技术故障的"道德缓冲区。社会科学家对技术事故的研究指出了一种更具建设性的替代观点。将错误重新定义为"系统诱发"(Wiener, 1977),而不仅仅是人类脆弱性的体现,这才能实现真正的学习。佩罗(Perrow, 1984)强调,在技术安全方面,人类应被视为一种资源,而非问题。他认为核电站本质上是危险的,而航空旅行则是其反例。尽管飞机的社会技术复杂性令人难以置信,但佩罗(Perrow, 1984:127)认为,"没有其他高风险系统能像航空业一样,如此有效地将安全作为目标来追求",原因在于其对社会学习的重视。

➡首先,不能归咎于人的问题

- 驾驶员过度信任"Autopilot"(名称暗示全自主),系统却在交叉路径场景失效。说明,车学得飞快(机器学习),但社会(法律、监管、公众理解)学得太慢(社会学习跟不上),这个脱节很危险。

机器学习的缺陷➡企业责任: 车根本不能真正"自主"。它极度依赖数据(所有特斯拉车共享数据)、地图、网络,甚至其他车(未来)。名字让人放松警惕; 企业激进策略,测试版 赶鸭子上架; 没有监控司机注意力不足的情况;

算法黑箱, 出事了难追责。到底是车傻? 还是设计有问题? 还是数据不够? 说不清。