终身机器学习 Lifelong Machine Learning

2 相关学习范式

主讲:梁国强

gqliang@nwpu.edu.cn

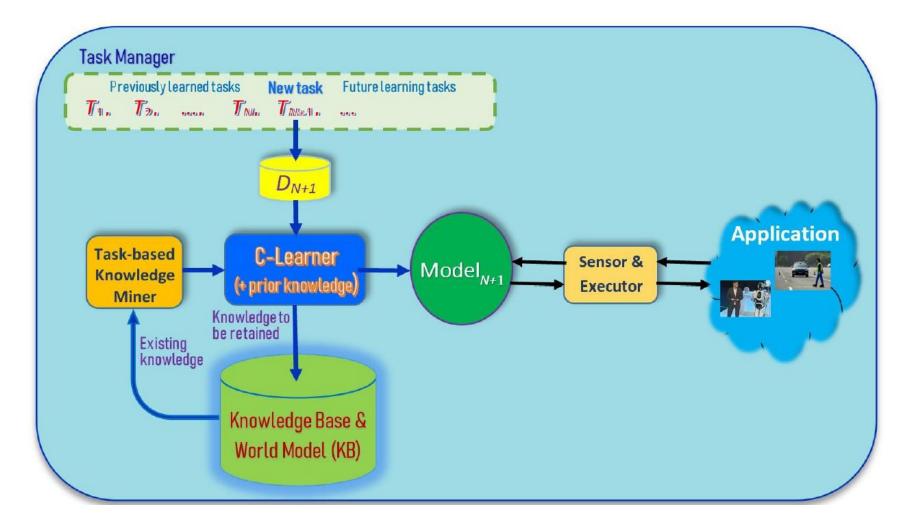
Outlines



- 2.1 迁移学习
- 2.2 多任务学习
- 2.3 在线学习
- 2.4 强化学习
- 2.5 元学习

2.0 回顾



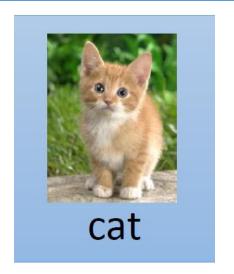


终身学习的关键特征

- 持续学习过程
- 明确的知识积累和保存
- 使用已学知识帮助学习
- 发现新任务能力
- 边工作边学习能力

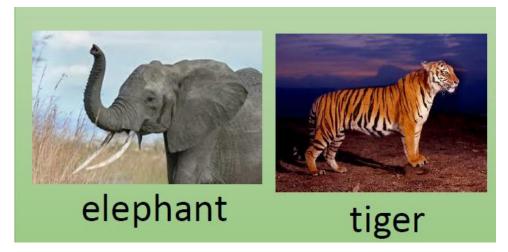


目标: 训练一个猫狗分类器





可用训练数据:与目标类无关



相似域,不同任务



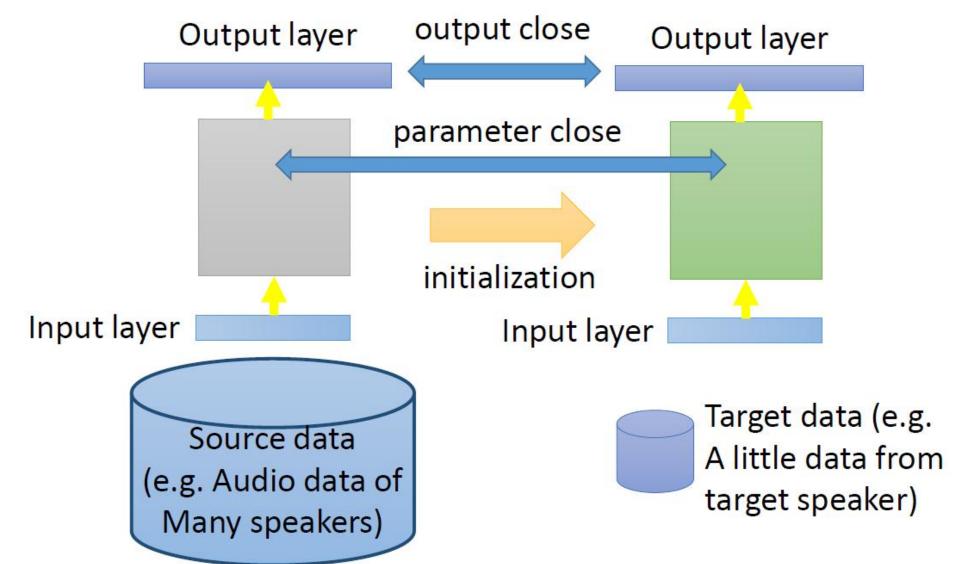
相同任务、不同域



	目标任务	源域数据
语音识别	藏语分析	You Tube 英文、普通话
图像识别	医学图像分析	
文本分析	科学领域	M页数据

引用自李宏毅机器学习

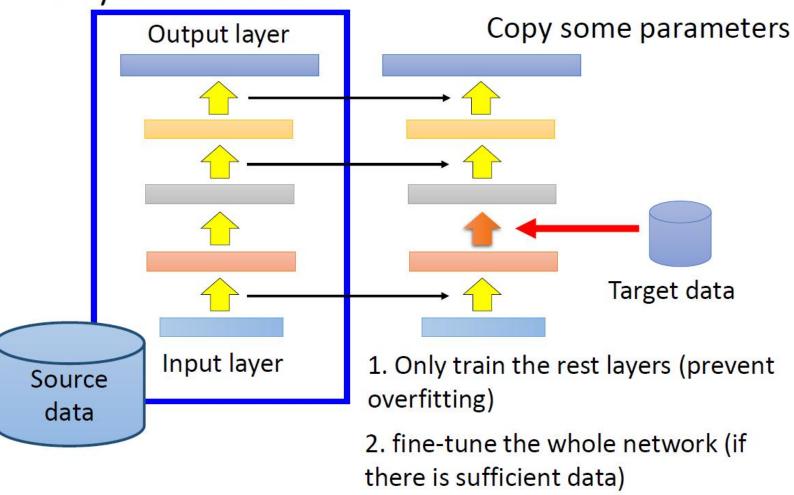




引用自李宏毅机器学习







引用自李宏毅机器学习



关键特征

■ 源域: 大量有标记训练数据

■ 目标域: 较少的有标签数据、无标签数据

■目标

从源域中学习信息以帮助目标域中的任务

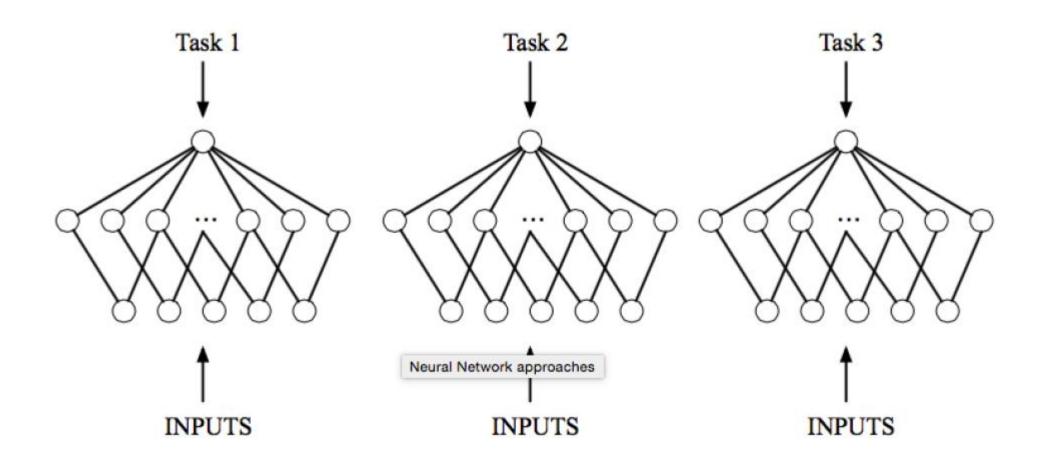


迁移学习vs终身学习

	迁移学习	终身学习
过程	知识进行一次改变	具有知识保留和积 累
学习过程	单向: 源域→目标域	双向
域数量	具有相似性的源域、目标域	大量任务/域
应用过程	模型建立后,无法识别学习其他新任务	可以识别新任务
旧任务性能	显著降低	尽可能保持原性能

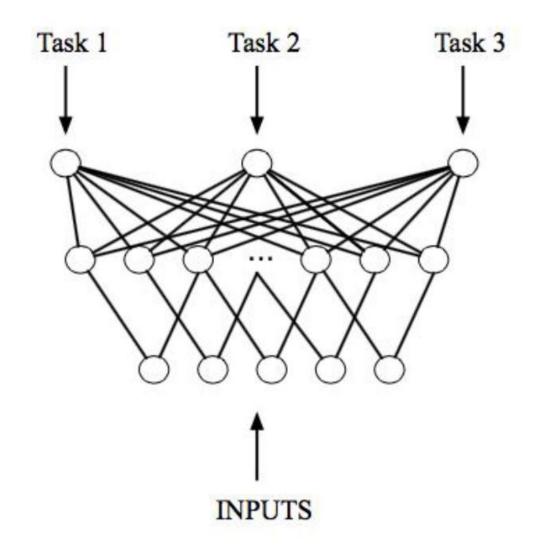


单任务学习



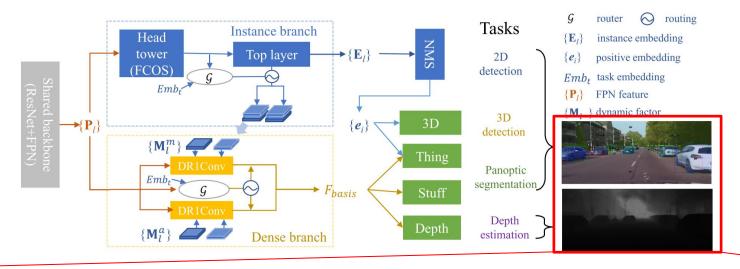


多任务学习:同一个模型完成多个任务





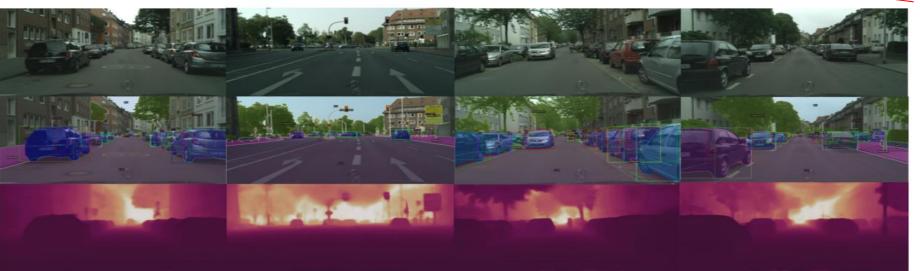
多任务学习:同一个模型完成多个任务



输入

检测分割

深度估计





关键特征

- 目标:同时学习多个相关的任务
- > 所有任务都有对应的标签数据
- 所有任务被同等对待
- > 需要利用任务相关的结构和共享知识



关键特征

- 目标:同时学习多个相关的任务
- 所有任务都有对应的标签数据
- 所有任务被同等对待
- > 需要利用任务相关的结构和共享知识
- 问题:需要较高的存储和计算量

- 1. 上限数值与多任务学习算法相关
- 2. 人类不善于多任务学习

多任务学习通常被认为是终身学习的上限



多任务学习vs终身学习

	多任务学习	终身学习
过程	一次性优化,非过程性	连续过程
知识	无知识积累	知识积累
资源	需要大量计算、存储资源	资源较少

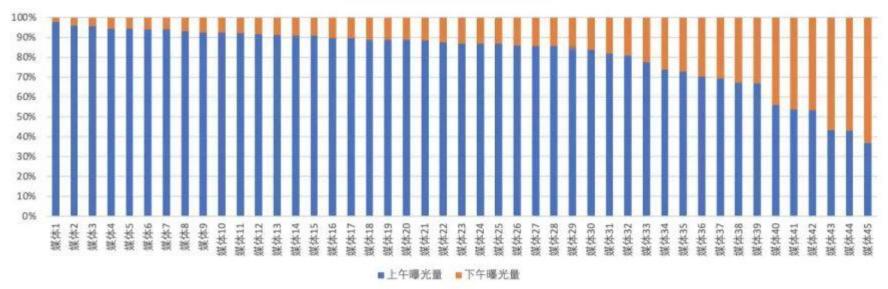


维基百科

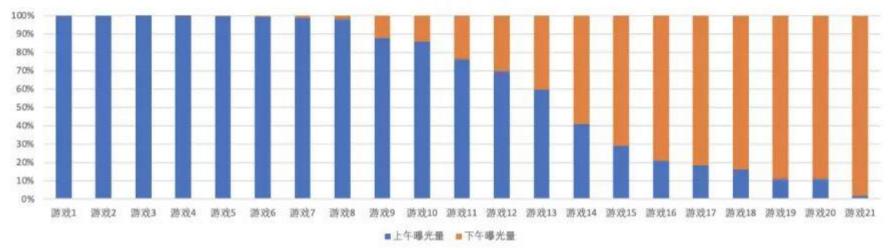
In computer science, online machine learning is a method of machine learning in which data becomes available in a sequential order and is used to update our best predictor for future data at each step, as opposed to batch learning techniques which generate the best predictor by learning on the entire training data set at once.





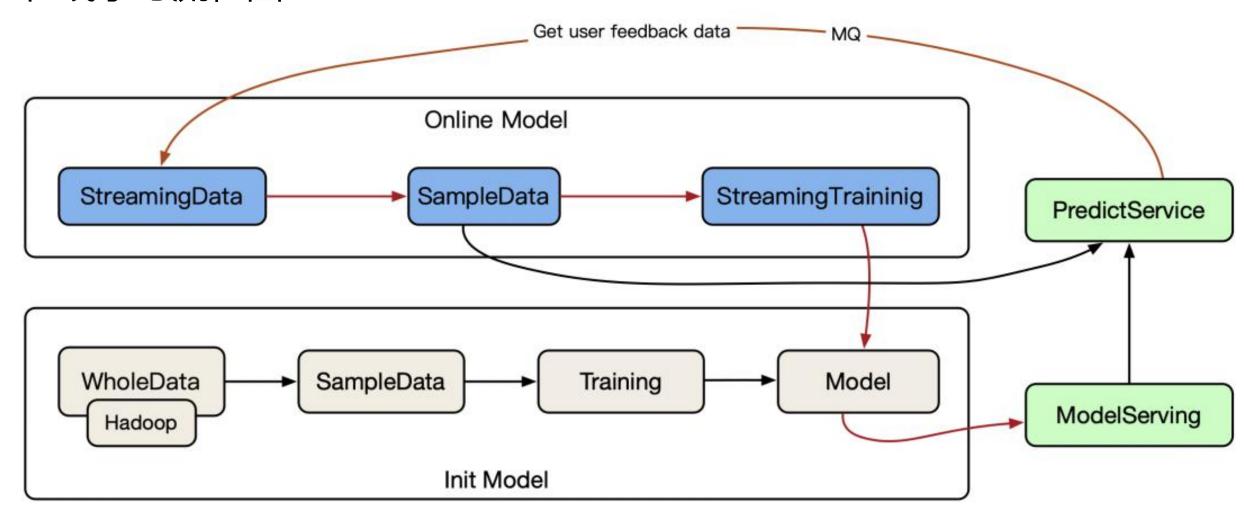








在线学习流程图



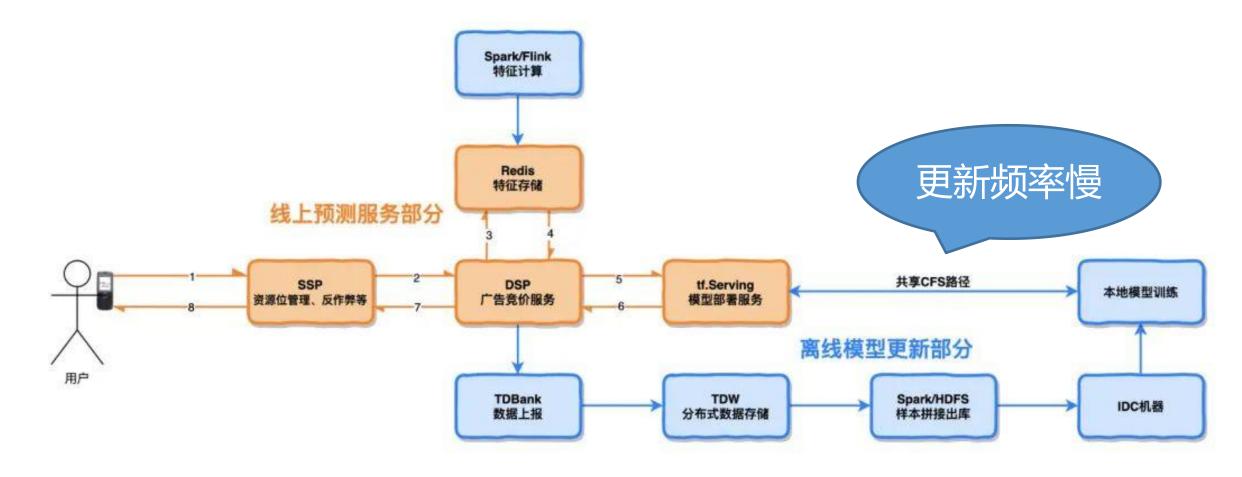


关键特征

- 数据来源于流式数据,顺序可用
- 目标是优化给定学习任务的性能
- 要求算法的实时性, 基于批数据甚至单样本训练并产生新模型
- 适用于需要频繁更新模型的场景或者数据难以提前收集存储

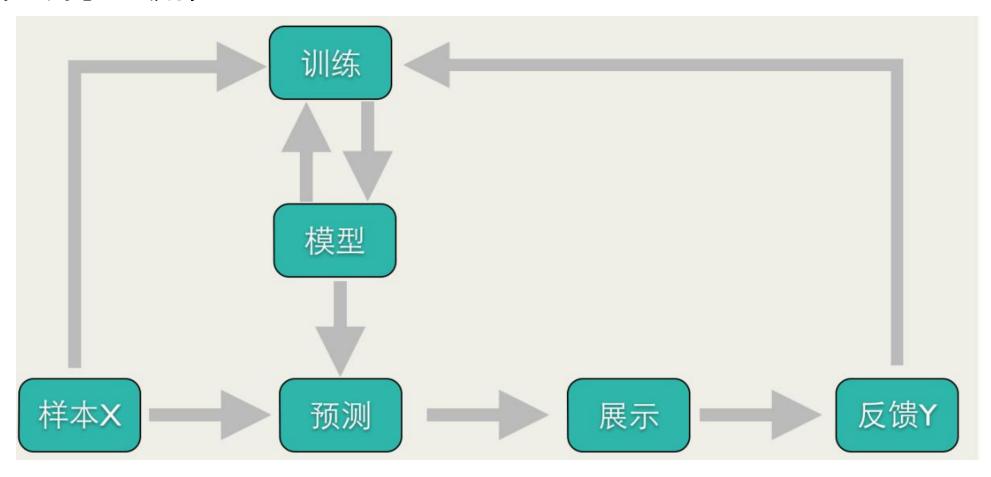


典型的离线学习:广告推荐





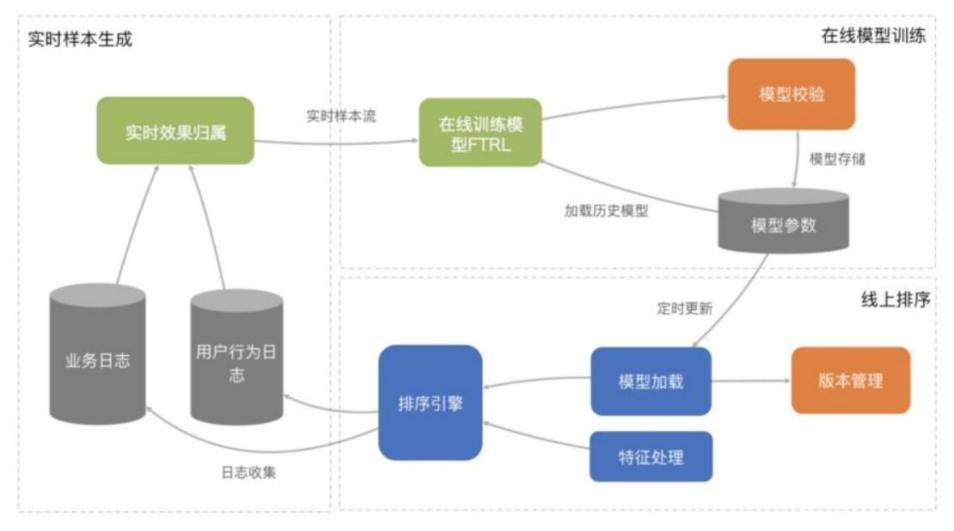
典型在线学习流程



更新频率提升到分钟级甚至秒级。



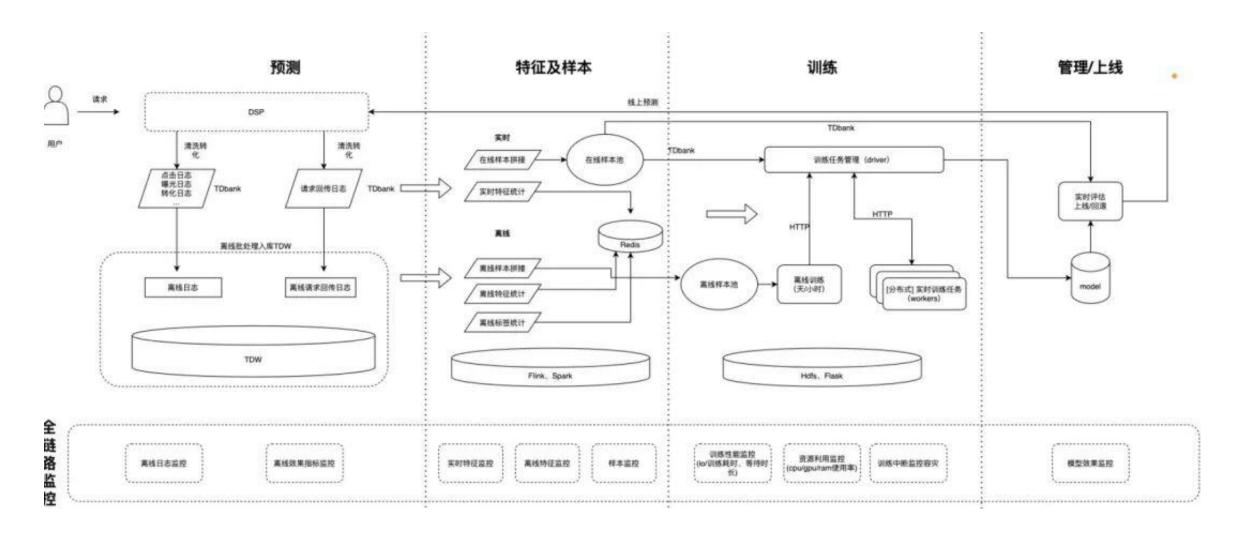
典型在线学习流程



https://mp.weixin.qq.com/s/1u9LBm0niHlgBpZG1K5i2A



典型在线学习流程





	在线学习	终身学习
任务	执行相同的学习任务 不存在数据分布变化	不同的学习任务
知识	不涉及	知识积累

2.4 强化学习

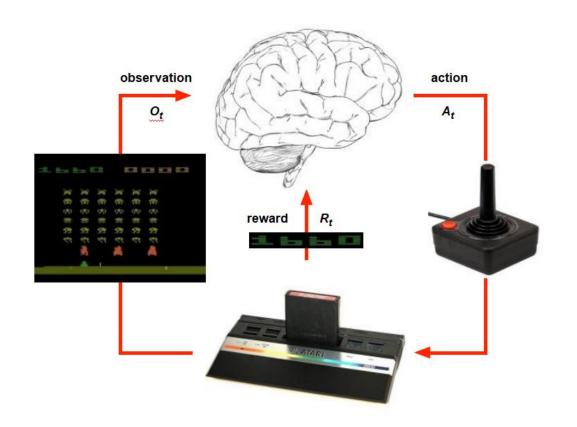


以环境反馈(奖/惩信号)作为输入,以统计和动态规划技术为指导,以最大化预期收益的一种学习方法

2.4 强化学习



以环境反馈(奖/惩信号)作为输入,以统计和动态规划技术为指导,以最大化预期收益的一种学习方法



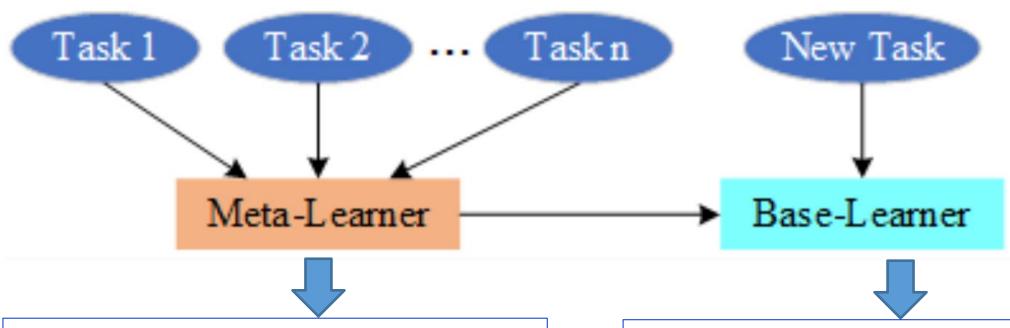


学习仅限于一项任务或者环境,不涉及知识积累帮助学习

2.5 元学习



元学习: learn how to learn, 快速适应新任务



元学习器:

对多个任务进行归纳,跨任务传递知识

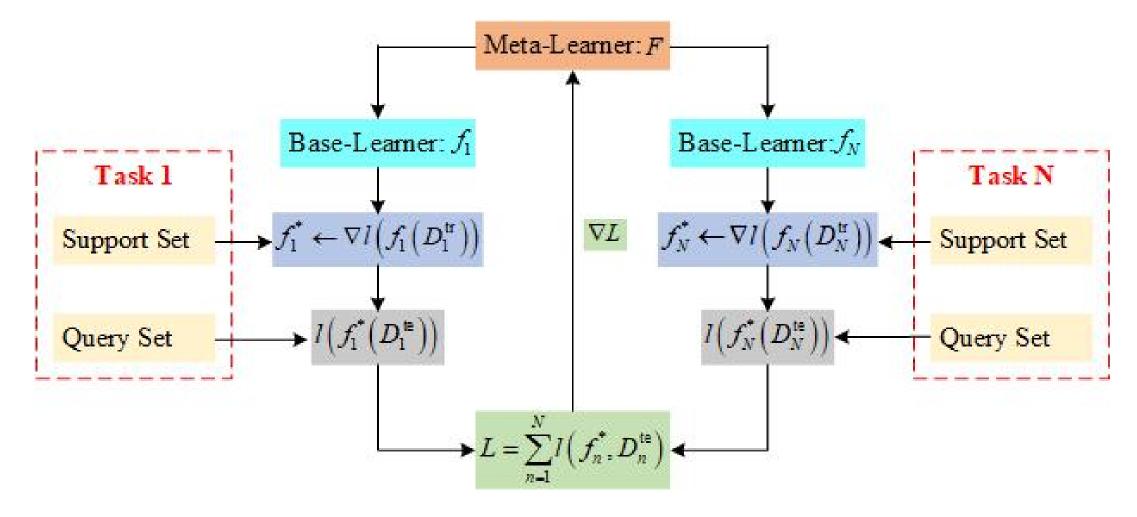
指导基学习器的优化

基学习器 对特定任务建立模型,优化参数 接受元学习器指导,并反馈知识

2.5 元学习



元学习工作原理



2.5 元学习



	元学习	终身学习
任务	训练和测试来自于同一分布 大量任务同时存在	无限制
知识	存在知识传递	知识积累
相似点	利用许多任务帮助学习新任务	



谢!