

# 作坊式的AI开发无法满足行业高效高质量数字化转型需求

## AI 走进企业核心生产系统,开始创造更大价值

"2025年,企业对AI的采用率 **86**% (**当前4%**)"

El Al实践: **600**+项目, **30%** 进入生产系统, 但是

## AI进入千行百业面临诸多挑战

- 1 开发门槛高,需要专业人员持续支持
- 2 场景碎片化,作坊式开发难以规模复制
- 3 行业知识与AI技术结合困难,性能不达标
- 4 行业对普通AI模型攻击、隐私、安全担忧

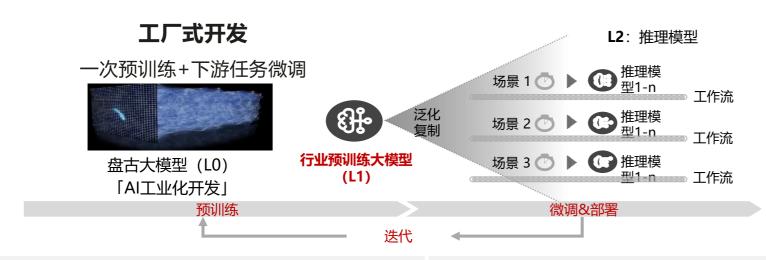
#### 投入人力多,周期长,性能很难做到极致



# 华为云EI的AI类产品设计理念:

- · EI提供基于行业的场景化解决方案,同时配套简化AI应用 开发、落地的资产或工具。
- · 提供平台+生态类产品
  - 1. 开放-引入大量生态伙伴
  - Al Gallery 开放订阅,吸引伙伴合作
     关键资产 (大模型) + 工具 (流水线)+ 简化Al APP

# 华为盘古大模型推动人工智能开发从"作坊式"到"工厂式"升级



预训练大模型: 百亿参数, 十亿数据



参数数量 传统小模型vs.大模型

百万-干万参数

100亿参数,

**第一梯队模型参数量:** Google 150亿, 微软 30亿



小样本学习能力 (ImageNet 10%) 传统小模型vs. 大模型

ImageNet 10% 分类 精度**58%** 

分类,业界领先81%

微调部署: 更高, 更强, 更便捷

- **更高精度**: 20+电力视觉检测任务,相比传统小模型平均精度提升**5%~10%**
- **更强泛化能力**: 适用**80%**以上分类、检测、分割、异常检测等AI任务
- 更便捷微调策略: 少量1%-5% 参数微调, 达到算法专家水准

## 优秀的泛化能力

充分挖掘数据内在联系,达到更高的泛化性 能,对不同场景鲁棒性更强

### 高效样本筛选能力

海量无标注样本筛选,节省80%以上人力 标注代价

### 小样本/零样本能力

自动化数据增强,数据挖掘算法, 实现零训练样本下缺陷样本识别,较传统 方法发现率提升2~3倍

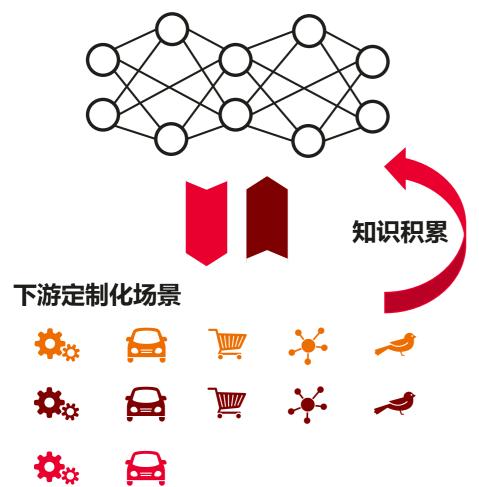
### 低门槛AI开发

提供自动化工作流,自动数据处理,自动化调参,自动化生成模型,减少对AI开发工程师专业依赖



# 盘古CV工具链

# 盘古大模型



### 工具链核心目标

落地: 提供将盘古预训练模型落地到定制化场景的能力

资产管理:对盘古团队各种模型(结构、行业)进行资产管理,并根据用户需求自动选型

• 积累:利用用户的使用记录,优化选型策略和调优策略

### 主要涉及的技术点和功能

超网训练+模型抽取:大模型抽取满足用户需求小模型的能力

模型蒸馏:大模型蒸馏超网训练

自动学习: 盘古团队为每款模型积累了大量调优策略

知识积累:调优策略池根据用户使用,不断优化Ranking

# 盘古大模型三大独特优势

## 学术大模型—根技术做深 学术领先梯队

### 降低资源消耗

• 采用压缩学习+数据蒸馏来提速训练过程,降低训练成本50%以上

### 消除边际效应

• 在大模型规模保持领先的同时,保证性能随模型规模线性增长。

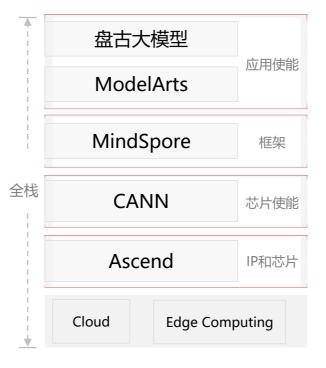
### 创新架构

• 基于CNN和Transformer联合架构, 兼具**局部特征和全局注意力**的优势

#### 逻辑推理能力

• 构建大规模推理数据,探索显式推理与隐式推理的不同技术路线,引入知识图谱。

# 全栈AI开发流水线



# 独有先进的分层架构 自身工业知识沉淀优势,商用进展最快





# 盘古大模型的基石

#### 能源

大金空调空气质量 检测准确率 提升15%

#### 零售

米琪蛋糕无人门店 结账成功率 增加8%

#### 金融

广发证券异常财务 检测精准 提升20%

#### 工业

铁路故障检测 故障误报率 减少24.7%

#### 医疗

尘肺检测 病例识别准确率 提升22%

#### 环境

青海三江源野生动物保护无需定制识别100+类别动物

#### 物流

浦发银行浦慧云仓 单个模型处理 100+仓库

#### 科学计算

实时预测海浪高度 预测速度提升 提升10000倍



10+

#### 业界挑战赛冠军

- nuScenes-3D检测竞赛冠军
- MS-COCO检测竞赛冠军
- WebVision分类竞赛冠军
- · LVIS检测竞赛最佳创新奖
- ImageNet小模型分类领跑



40+申请专利



COAL 2018

Rest Character Bayer

Area Dear Grounding 18 a

Restance of the first Anderson's

Restance of the

IEEE ICME 2019 ACM CIKM 2018 最佳论文



# **70**+ IEEE/ACM期刊论文

- BPM (1324次)
- CenterNet (1003次)
- PT-GAN (942次)
- P-DARTS (371次)
- PC-DARTS (361次)



# 130+ CCF A类论文

- CVPR 2022: 11篇
- CVPR/ICCV 2021: 20篇
- CVPR/ECCV 2020: 48篇
- CVPR/ICCV 2019: 48篇

■ 创新团队



- 国家级领军人物
- 3+华为天才少年
- ・ 20+博士
- 30+工程师
- 50+高校实习生

**1** 共同目标

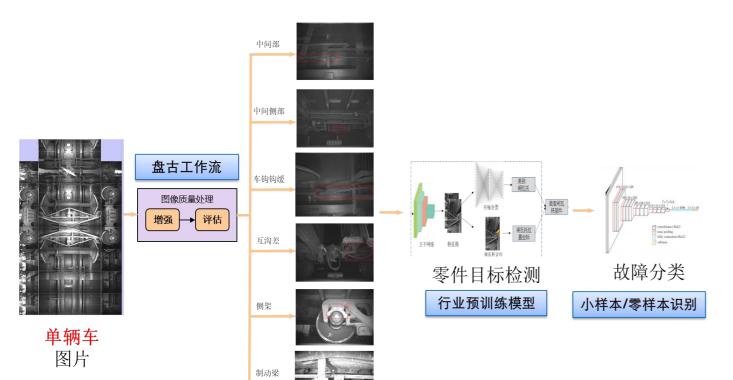


实现工业化AI开发新模式

降低了AI使用门槛,践行普惠AI

# 盘古视觉大模型:铁路XXX故障识别

## 基于盘古行业预训练模型的智能故障识别



## 挑战:

- 部分图片拍摄质量差
- 故障类型多:上百种故障
- 样本分布不均衡:部分故障类型稀缺 (<10)
- 未知故障预测,要求高召回

## 平均召回率 25%**↑** 异常检测漏报 80%↓

### 现场实测情况:

郑州北车辆段5T检测车间集中作业分析的14条线路, 在2021年9月19日至2021年10月20日期间,由5T检测 车间动态检车员预报并经组长确认为提报故障的数据样 本(故障图片)共计32007张。

	准确预测	漏报	故障总数	识别率
拦停	119	1	120	99.17%
重点	28280	506	28786	98.24%
一般	3084	17	3101	99.45%

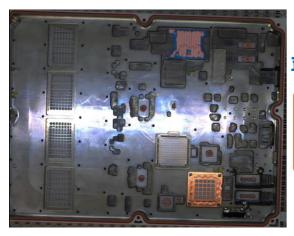
# 盘古视觉大模型: XXX电力巡检





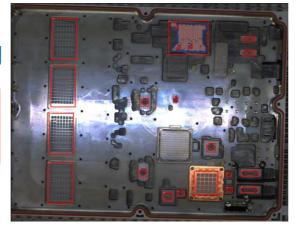
# 盘古视觉大模型:XXX制造部场景

# 基于盘古工作流的端到端自动化解决方案



## 盘古预训练超网

模型工作流 算法工作流



### 样本输入

- 全新类别
- 极少量样本

## 部件输出

- 满足超高的召回、精度要求
- 满足模型耗时、大小要求

# 自动化抽取任意耗时 需求模型<

自动化生成算法 解决方案



低成本+高效+可靠<

同样本量14.5% 1/2 样本量,优势明显

方法	训练集规模	Recall	Precision
Baseline	40	99%	~80%
	40	99.9%	99.5%
中土口のよ	30	99.5%	99.1%
盘古Flow	20	98.1%	97.8%
	10	94.7%	96.5%

# 盘古大模型: 煤矿场景





AI专家:不同场景基于需求对基础AI能力进行算法选择、模型参数调优等,开发出场景化的AI工作流(支持柔性制造的流水线)



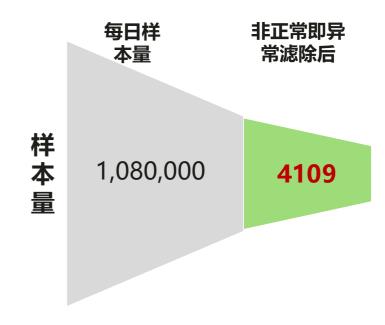
# 盘古大模型:基于行业数据的预训练,实现异常样本识别率大幅提升

现状:正常样本滤除率已达到99.6%



- 行业数据预训练作为底座,提供兼顾行业knowledge的基础网络模型
- 异常检测、异常建模、目标检测、行业know-how方案、多模态融合等根据场景进行多方案 冗余设计,提供性能最佳的综合解决方案
- 目标检测:采用3亿量级盘古目标检测模型,进一步提升样本筛选效率

## 提升负样本筛选效率200倍以上



- 减少99.62%的负样本标注工作量
- 减少的负样本标注工作量= 过滤掉的正常样本数/样本总量: (1080000-4109) /1080000=99.62%

注:

负样本标注工作量 = 负样本数量 \* 单个负样本标注工作量



# 盘古大模型:良好的泛化性及高效性,提升算法通用性,实现AI快速应用

### 新场景高效适配: 大模型的算法准确率提升15%左右

堆煤场景中,分别使用26,78,104,130个训练样本验证。
 大模型全方位超过业界小模型,准确率普遍提升15%左右

模型	召回率	训练集 数量	准确率	综合评定
小模型 (业界)	68%	26	65%	67%
	73%	78	66%	69%
(—///	73%	104	66%	69%
	68%	26	80% (+15%)	74%
大模型	73%	78	79% (+13%)	76%
	73%	104	85% (+19%)	78%

## 通用性强: 相似场景下, 少量数据即可达到更高的准确率

在某矿上训练得到的皮带模型加入少量山东能源数据进行微调 训练,相比业界小模型性能显著提升

模型	召回率	新增数量	准确率	综合评定
小模型 (业界) 原场景	79%	/	52%	63%
小模型 (业界) 新场景		28	74%	76%
大模型原 场景		/	78%	78.5%
大模型 新场景		28	85% (+11%)	82%

大模型的海量参数以及多种下游微调解决方案,支撑少样本数据的高效训练,以及对于同类场景下强适应性



# 依托AITISA产业联盟,联合4伙伴成立大模型产业推进组



2021: 大模型产业推进组

华为、鹏城实验室、中国科技大学、上海交通大学、厦门大学 2021全球智博会产品金奖 首期大模型专题技术沙龙盘古大模型产业发展联合专项工作组专题会议研讨

2022: 大模型产业推进组

大模型技术沙龙 提升产业影响力 大模型白皮书 创新研究专题沙龙 高校老师罗马广场 2023: 大模型产业推进组

大模型行业场景 借助联盟推进场景复制 金融(智能投研) 工业质检、农业 气象、金融

主管部门。

# 大模型





#### 推荐性国家标准项目建议书。 中文名称。 信息技术 神经网络表示与模型压缩 第2部分: 大规模预训练模型 Information Technology -- Neural Network Representation and Model 英文名称。 Compression -- Part 2: Large Scale Pre-training Model 制定/修订+ 被修订标准号。 □等同 □修改↔ □无 □ISO □IEC □ 采用国际标准。 ITU □ISO/IEC □ISO 采用程度4 □非等效。 确认的标准。 采标号≈ 采标名称: □安全 □卫生 □环保 図基础 □方法 □管理 □产品 □其他 标准类别。 ICS. 35.040 上报单位。 国家标准化管理委员会+ 技术归口单位。 全国信息技术标准化技术委员会。 (或技术委员会)

国家标准化管理委员会。



# 总结: 盘古大模型解决传统AI开发的难题



#### 低门槛AI开发

盘古提供自动化工作流, 自动生成模型,减少对AI 开发工程师专业依赖。同 时可以根据更新数据快速 进行模型迭代,做到"边 用边学"。

### 泛化性能高

大规模参数的模型可以更深层挖掘数据背后的逻辑, 达到更高的泛化性能,对不同场景的鲁棒性更强。

### 高效样本标注

在大多数工业场景,从海 量数据搜集缺陷样本耗时 耗力。盘古能够实现缺陷 样本高效筛选,节省 80%以上人力标注代价。

### 精准度高

经过海量数据预训练,使 得大模型拥有了强大的拟 合能力,相比小模型,大 模型的拟合能力带来了精 度优势。

### 解决碎片化问题

原来需要多个模型覆盖的 视觉场景,现在大模型可 以用一个模型覆盖多个场 景,以此解决模型碎片化 问题。





