

www.qconferences.com



云上大数据-生于战火的云端计算平台: ODPS与阿里PAI

阿里巴巴ODPS, iDST

目录







ODPS计算引擎介绍

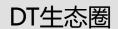


◇ 阿里PAI算法平台



简介





完整的数据链路,丰富的交换场景。

赋能:高效的生产

数据价值

强大的公有计算 底层架构

数据平台

计算平台

阿里云















生于战火的计算平台





海量数据处理和分享需求

- EB级数据



生于战火: 没有数据, 就没有计算能力

- 一路走来, 在搜索、广告、电商、金融等高复杂场景下得到尽情锤 炼



4 相信生态、促进联创、成就大家



ODPS计算引擎





◇ ODPS概述

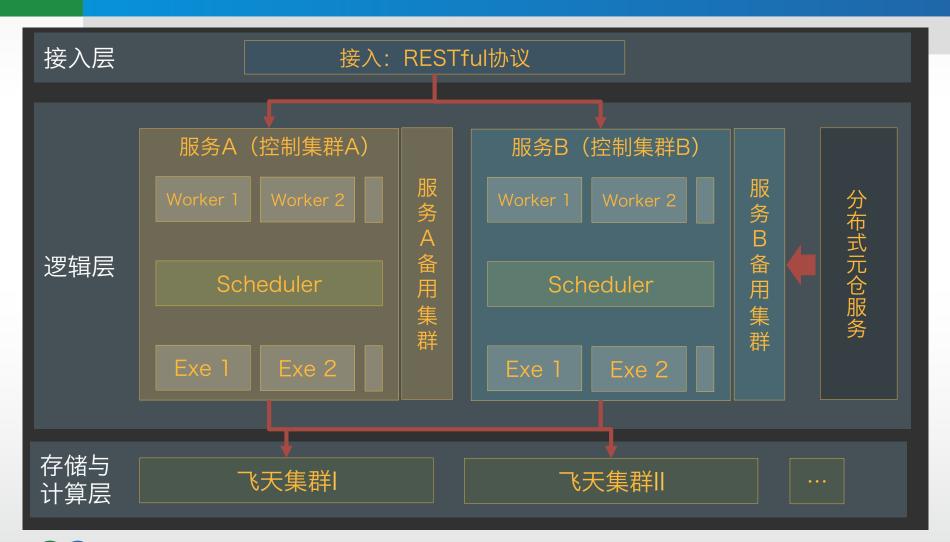


♠ ODPS计算框架



ODPS系统架构







ODPS规模





₹ 服务器

- 单一集群规模可以达到15000+
- 单个ODPS部署可以支持100万以上
- 支持同城、异地多数据中心模式



- 10000+用户数
- 1000+项目应用
- 100+部门(多租户)
- 100万以上作业 (目前单日平均提交任务)
- 20000以上并发作业



灵活、安全的管理



- ODPS支持完善的多租户机制,通过存储的计算配额的方法可以让多 个用户分享一个集群的资源
- 《 所有的计算任务都运行在安全沙箱中,通过进程和系统沙箱,配合 运行时的签权方法,保障多用户共享集群资源时的数据安全
- ≪ ODPS提供丰富的授权管理手段,包括ACL,角色, Policy以及 Label机制,可以提供精确到列级别的安全方案,满足一个组织或者跨组 织间的授权需求
- 安全要求较高的项目,可以提供项目保护机制,防止数据流出。

ODPS支持灵活多租户管理





文 支持以下调度方式:

- Fair Scheduler
- FIFO Scheduler
- 抢占
- 组内优先
- Mix/Max Quota



多租户资源控制

- CPU 通过抢占方式,基于Lxc实现
- Memory
- Network QoS (在线、离线、混合业务场景控制)
- 信号、系统、用户
- Disk: 飞天 ChunkerServer 统一代理



高效的存储



支持对存储和计算的压缩,只有当计算过程中要用到该数据时才解压 缩,支持的压缩格式:

- 代管: Gzip、Snappy、LZO、LZ4
- RAID 通过纠错编解码来实现文件存储的可靠性
- ※ 采用(行)列存储模式



系统实战经验实例



- 跨集群(机房)数据共享
- 数据生命周期功能可以极大的减轻对过期数据的管理成本,减少无效的存储空间占用。
- 数据质量检查(DQC)功能可以防止脏数据对生产任务造成的影响,降低运维的负担。
- 表的archive功能可以将冷数据的存储成本降低50%以上,使用上对应用完全透明。

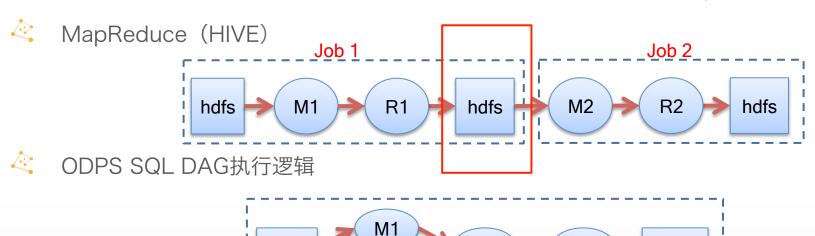
丰富的计算框架



SQL/MapReduce



《 例子: SELECT ··· FROM a JOIN b ON a.id=b.id GROUP BY a.c;



▲ 准实时SQL: 支持Service Mode的常驻进程,利用内存和网络大幅提高效率。

M2

R1

R2

- 创新性的Stream SQL,利用SQL高效的处理流数据
- ADS: 通过index机制实现强大的实时SQL数据处理



实例



◇ 场景:蚂蚁金服花呗、余额宝等产品

◇ 规模:上万计算节点,PB级数据处理

- 离线SQL效果优于HIVE
- 准实时SQL效果优于TEZ
- 实时SQL系统ADS支持千亿级别数据毫秒级的响应



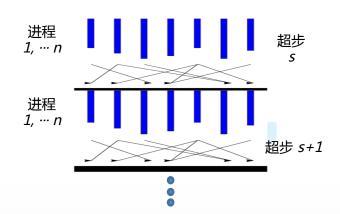
ODPS图计算引擎





面向迭代的分布式图计算框架支持JAVA编程接口,类似Pregel

- 磁盘IO -> 内存网络, 换来更快的性能
- 面向图数据而设计,适合图算法开发.





计算规模:

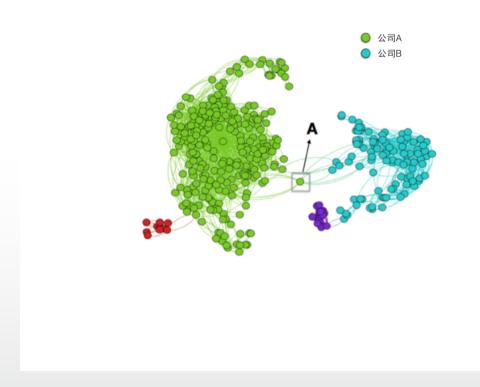
- 最大顶点 (vertices) 数: 百亿, 最大边数 (edges): 1500亿
- 最大迭代次数 (supersteps): 120万, 最大发送消息量 (sent messages): 6 千亿



实例



◇ 场景: 社交网络分析LPA





ODPS R



- 在物理集群上启动虚拟机运行R(单机)instance
- 打通ODPS数据源与R的联通,用户可以在安全可控的环境利用R的丰富资源
- 支持分布式自动调优:
 - 通过对同一问题并行运行多个R脚本(每个脚本代表对这个问题的不同解法)来达到自动选择模型和优化的效果。
 - 例如一个分类问题:同时起4个不同的分类器(LR、RF、SVM、GBRT),在每个算法选50套参数,同时训练 200个模型, 然后再同一份测试数据上很像比较最优解。



Message Passing Interface



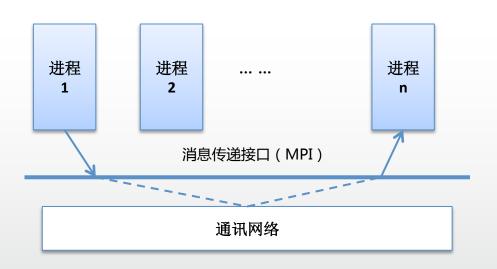


《 积累了成熟的算法库与开发流程

文 支持单机调试测试环境

文持Failover

MPI (Message Passing Interface)





实例



冬 场景:数据规模:80TB、集群规模:5k级别、逻辑回归训练

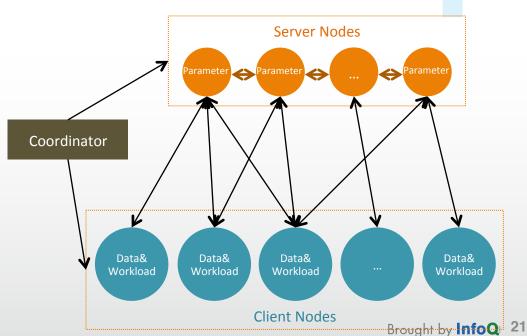
♠ 用时: ~ 4 hours



Parameter Server



- 模型、数据分片,支持超大模型
- 利用稀疏特性减小通信
- 文 支持异步迭代
- 各个角色有完善的Failover机制





实例



场景: 百亿级别的特征, 千亿条的数据

计算时间:~8小时

在稀疏数据场景中的性能在相同硬件环境优于MPI



阿里PAI算法平台



- ~ 提供核心、实际场景中锻炼过的算法库
 - 特征工程
 - 大规模机器学习与深度学习
 - 在线学习过程

产 开放的、易用的云产品: 阿里PAI



阿里PAI与ODPS







典型模型算法开发流程

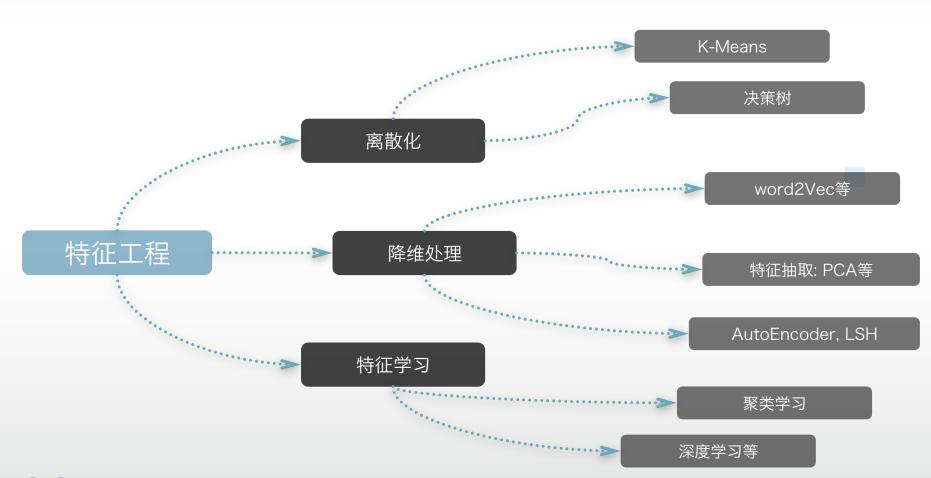






特征工程

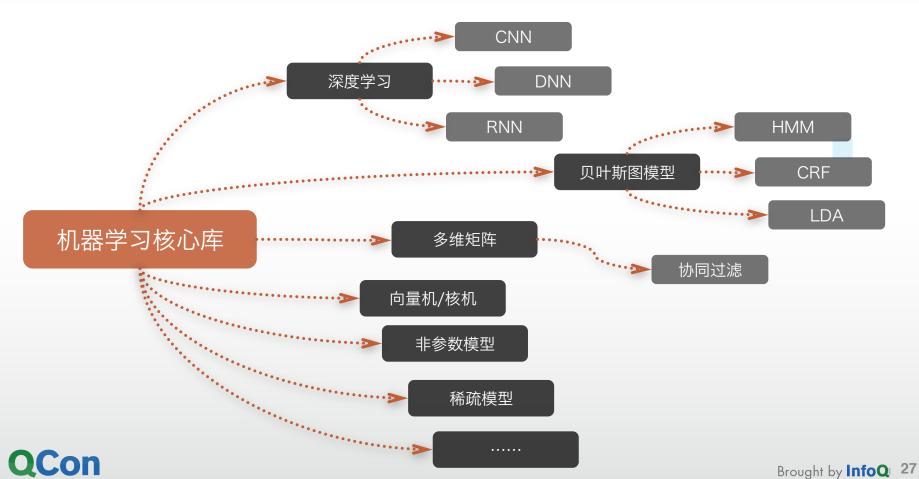






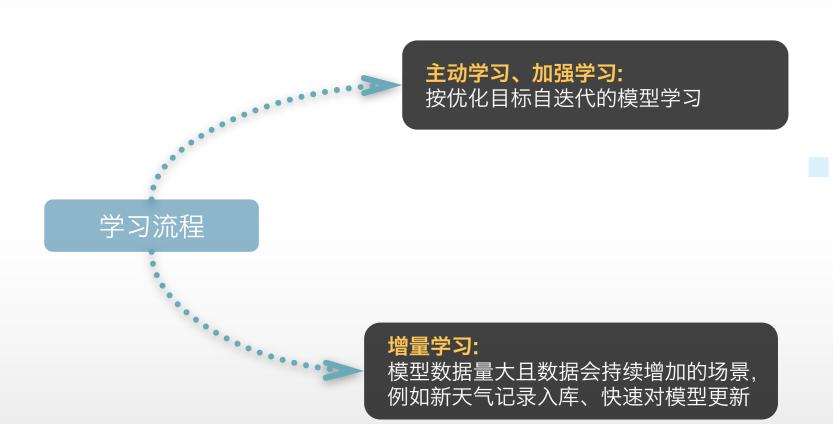
大规模机器学习与深度学习





学习过程

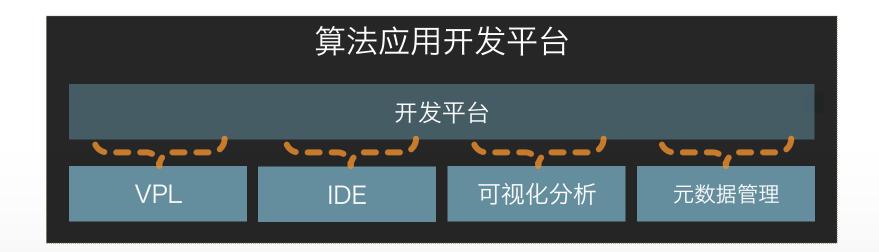






算法平台

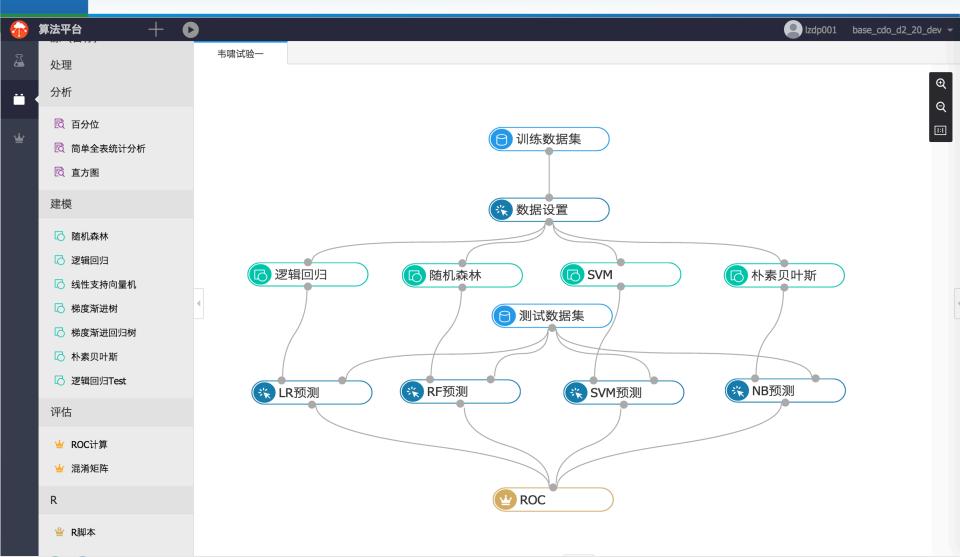






算法平台Demo





算法平台Demo





谢谢!