ClickHouse 在快手的大规模应用与架构改进

李振炜

快手 数据平台部 大数据架构工程师





SPEAKER INTRODUCE

李振炜 大数据架构工程师

- 2015年硕士毕业之后加入奇虎360
- 2018年加入快手
- 熟悉spark, presto和clickhouse





TABLE OF

CONTENTS 大纲

- ClickHouse 简介
- · ClickHouse 在快手的应用现状
- ClickHouse on HDFS
- · ClickHouse后续改进计划





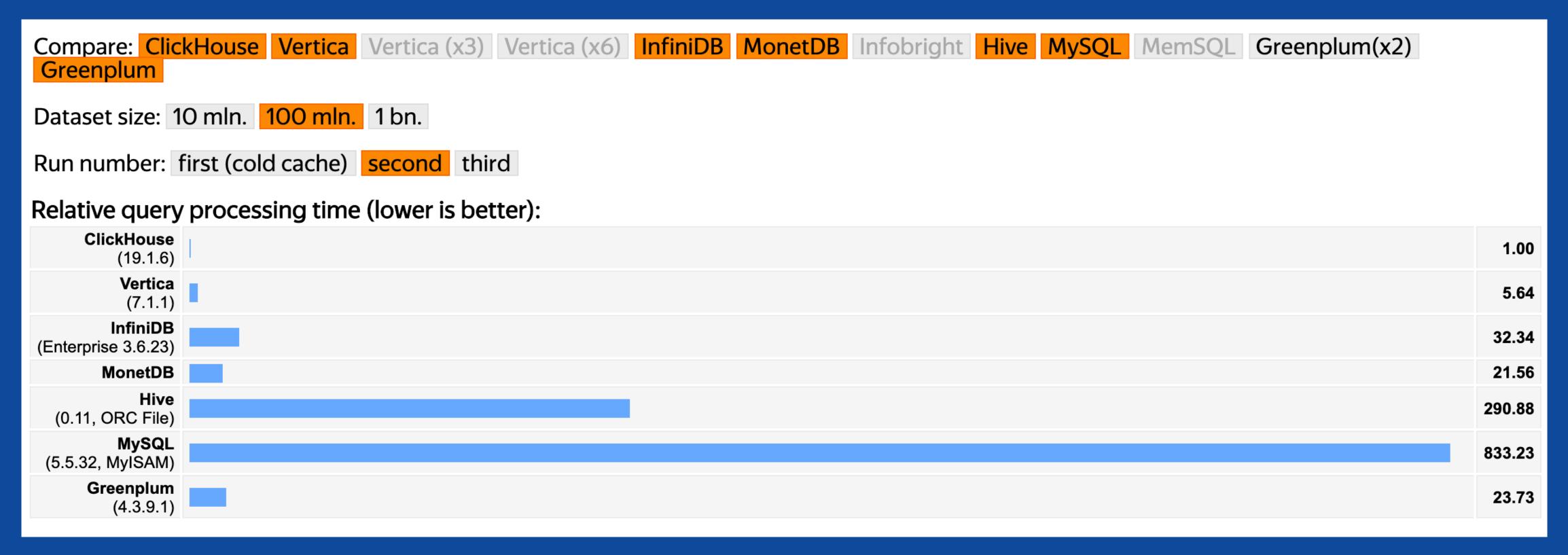
ClickHouse 是俄罗斯Yandex在2016年开源的一个高性能分析型SQL数据库,主要面向OLAP场景。开源之后,凭借优异的查询性能,受到业界的青睐。







性能对比



ClickHouse官网提供,详见https://clickhouse.yandex/benchmark.htm







性能对比

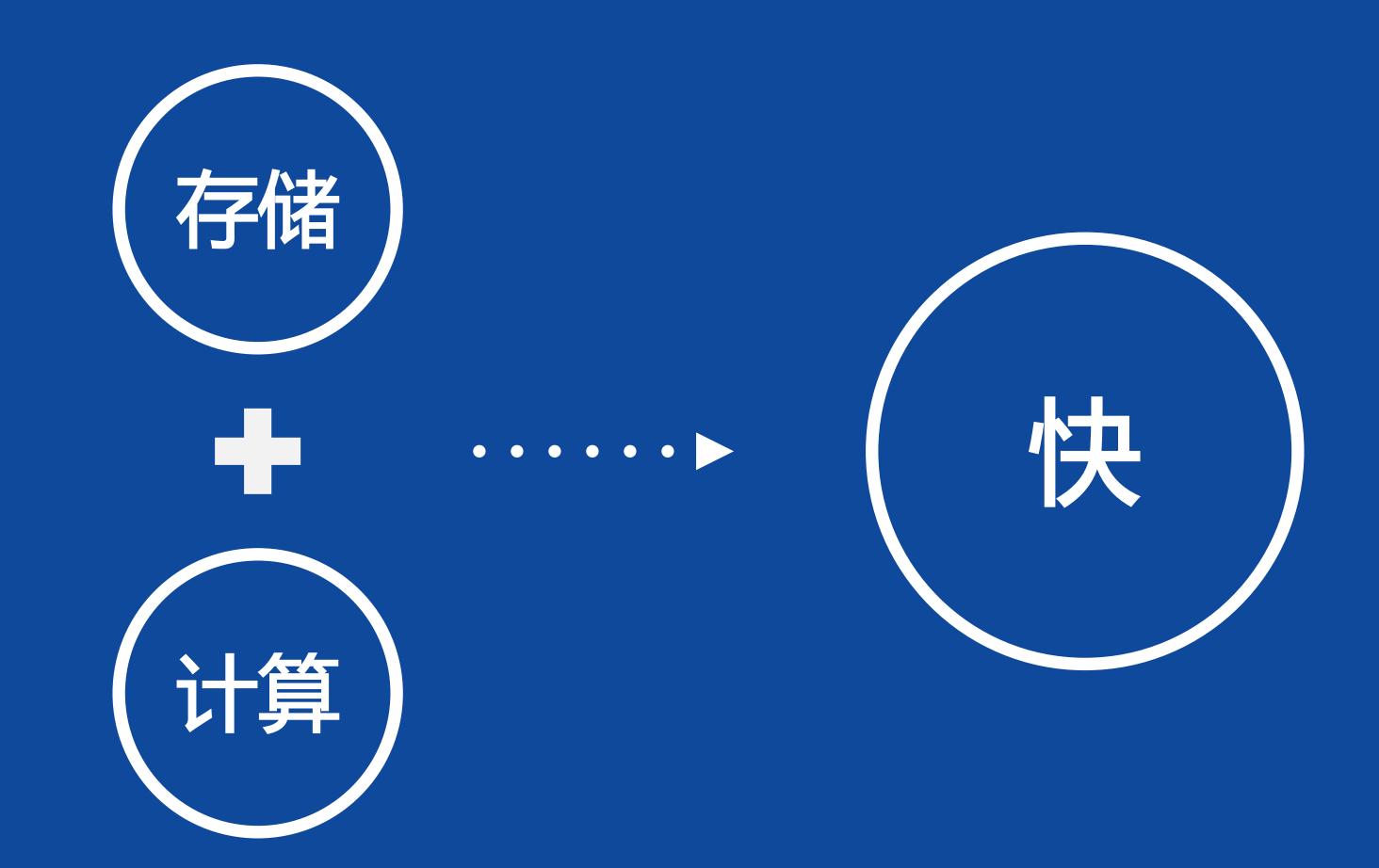
sql语句(单表测试语句)	Hawq	presto(orc格式)	Impala(parquet格式)	spark-sql(orc格式)	ClickHouse	greenplum	hive(orc格式) 🔻
sql_01	12.734	1.08	1.53	6.66	0.307	9.018	51.45
sql_02	15.578	2.1	4.04	9.62	0.515	10.887	129.78
sql_03	16.774	3.03	4.85	8.95	0.759	11.247	130.7
sql_04	23.469	5.78	11.59	11.06	0.477	20.137	185.38
sql_05	12.547	3.26	1.32	4.75	0.443	8.694	50.05
sql_06	88.506	29.55	43.16	43.43	12.341	89.75	343.86
sql_07	86.468	28.89	45.16	41.34	12.198	90.318	346.92
sql_08	134.72	68.23	72.32	90.28	19.217	154.77	455.37
sql_09	133.69	54.18	72.45	98.59	39.669	221.782	2402.521
总时间	524.486	196.1	256.42	314.68	85.926	616.603	4096.031

易观测评结果,详见http://www.clickhouse.com.d



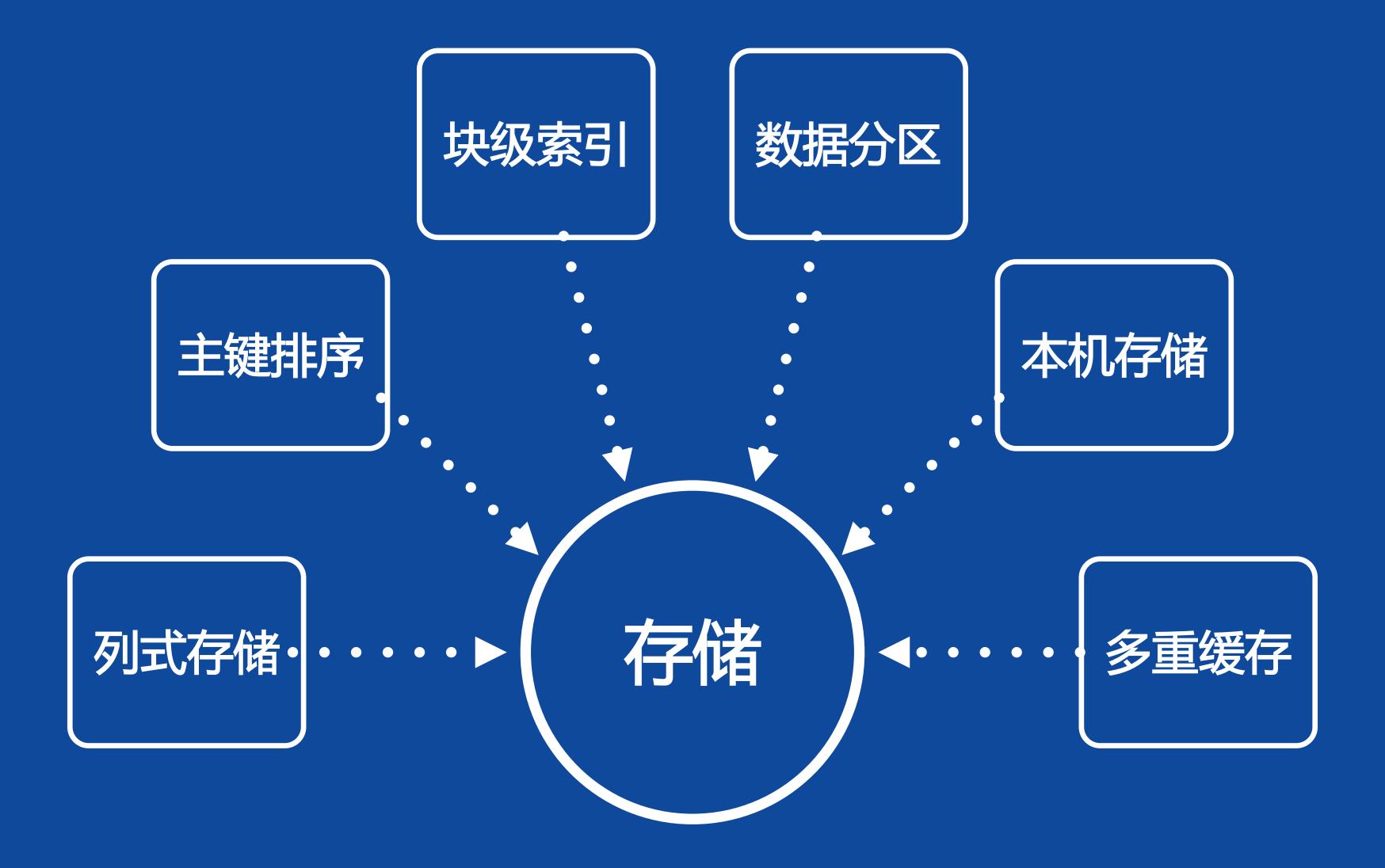






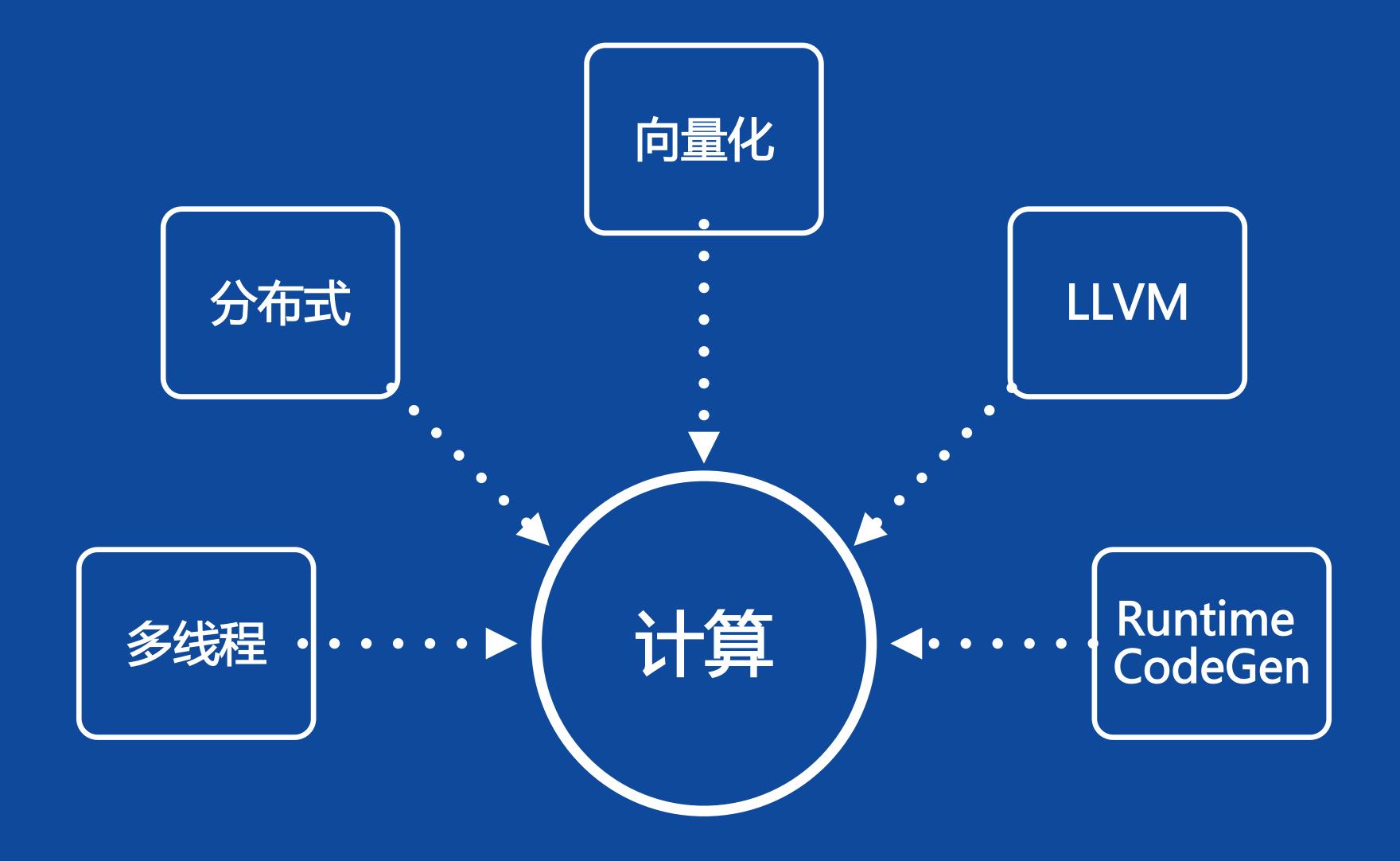














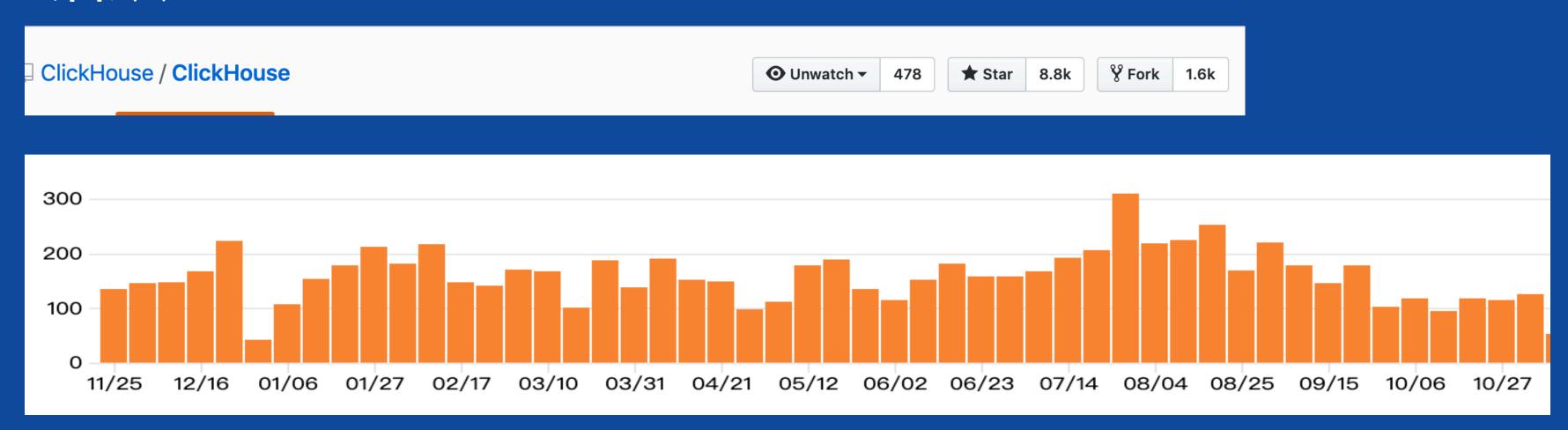


业界使用

•国内:快手,头条,腾讯,京东,新浪,携程等,

• 国外: Yandex, CloudFlare, Spotify等

社区活跃









ClickHouse在快手规模

存储数据量 ~10PB

每天新增数据量 ~200TB

每天查询 ~50w

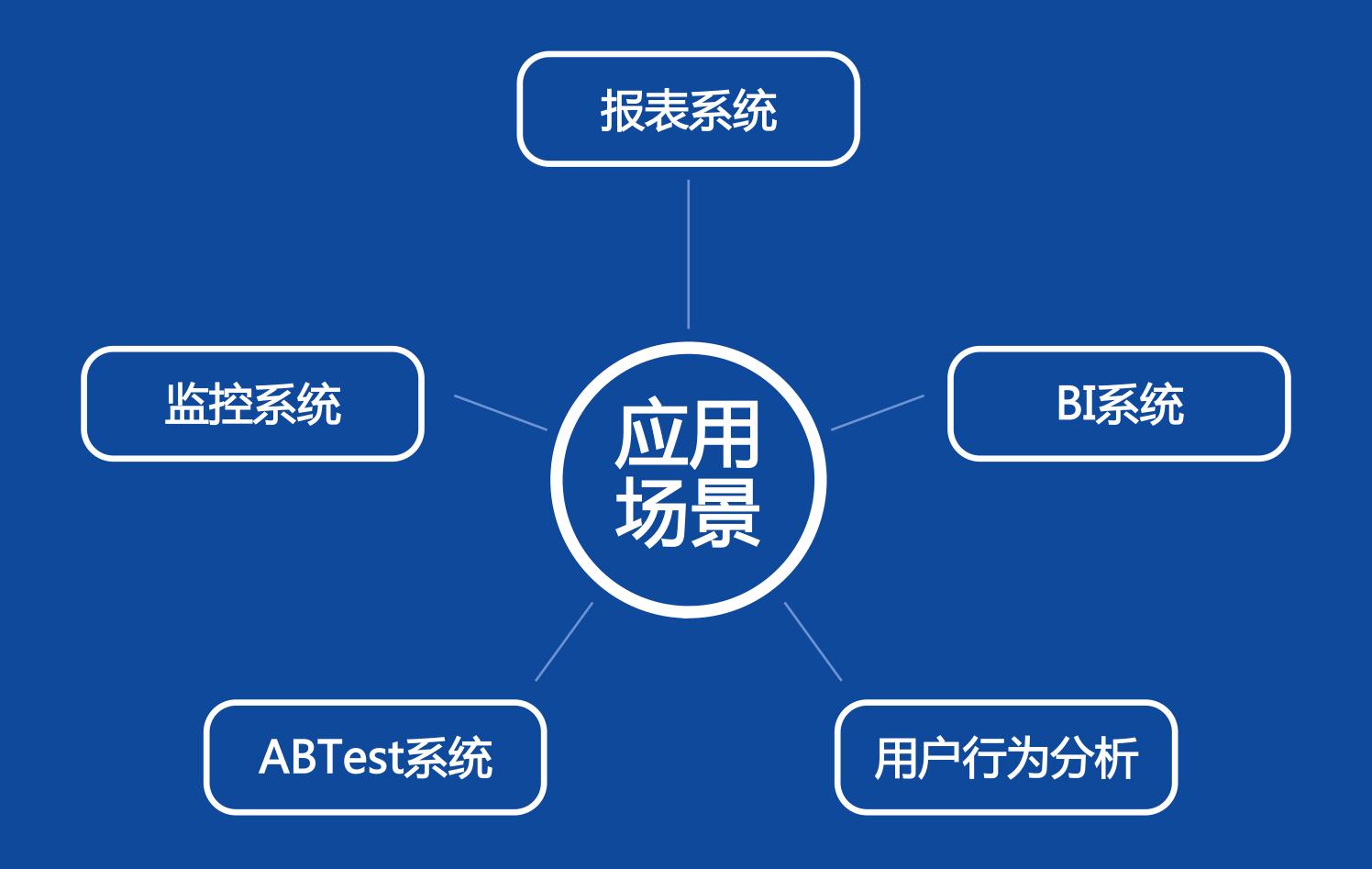
查询P90时延 <3s

(截止2019年10月份数据)













ClickHouse在快手部署架构 ▶ 鉴权&审计 ▶ 多clickhouse集群查询路由 **Proxy Server** 查询缓存 ▶ metric收集 ClickHouse ClickHouse ClickHouse ▶ 多集群建设,资源物理隔离 ▶ 每个shard有两个副本 Cluster Cluster Cluster Flink MR ▶ 数据源支持Hive和Kafaka Kafka Hive ▶ 通过mr/flink直接写local表





CHProxy介绍







localQuery特性介绍

- table engine
- 语法: localQuery(clickhouse_cluster, db.table, sql)
- · 作用:sql全部在单个shard执行,然后返回结果
- 数据:全部按关键列hash分shard处理



使用经验分享

单表分析场景性能最好

相关字段sharding,采用local in/join

复杂操作,尽量在每个节点完成

不建议作为一个事务型数据库使用





面临的问题与解决方案



面临的问题

解决方案

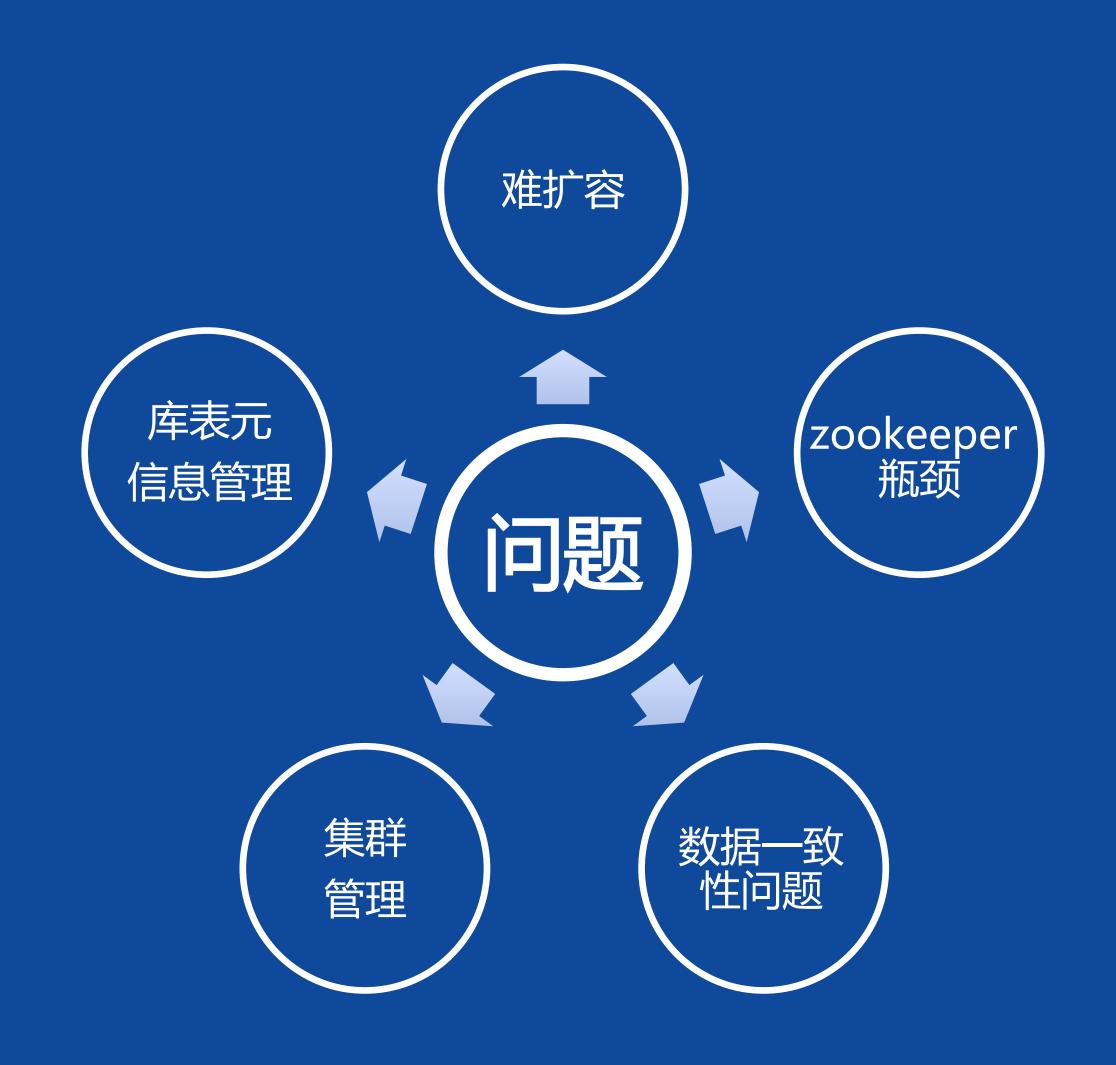
实测效果





面临的问题与解决方案









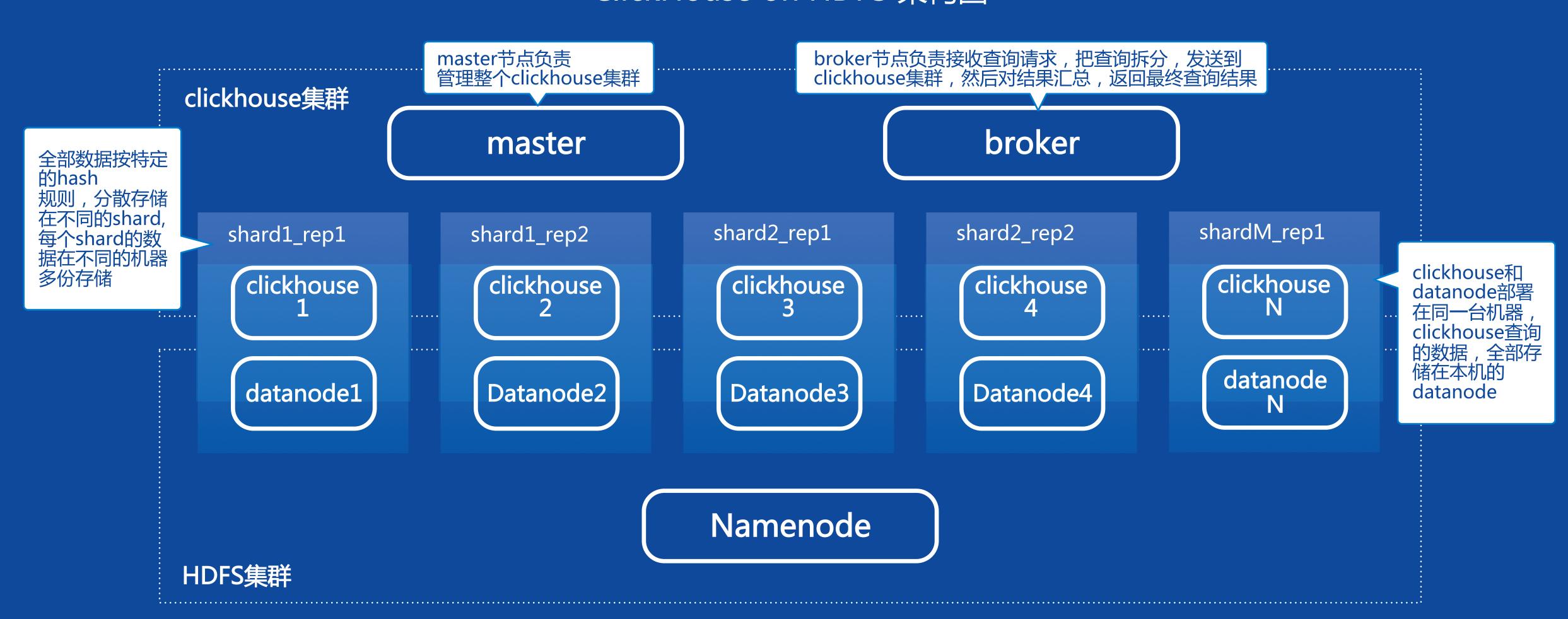
解决思路

存储和计算分离,数据存储管理依托于成熟的平台





ClickHouse on HDFS 架构图







面临的问题

小文件问题

文件读取性能问题





每个part下面所有的MergeTree文件合并成一个文件



实现接口,能够从合并之后的文件中读取的文件中读取MergeTree数据



小文件问题 解决





HDFSMergeTree

- table engine
- 继承全部MergeTree特性,完全兼容MergeTree操作
- 实现了HDFSMergeTreeReader和HDFSMergeTreeReaderStream
- 语法: HDFSMergeTree(/home/\${clickhouse_cluster})





ClickHouse和HDFS部署到同一个集群

ClickHouse集群中每个shard对应不同的HDFS目录,同一个shard不同副本对应同一个HDFS目录

文件读取性能解决

HDFS目录设置一个IP数组的扩展属性,目录内所有块的副本分布在指定IP的DataNode。IP值就是这个目录对应的ClickHouse的shard副本所在的机器IP。

ClickHouse利用HDFS短路读特性, 优先读取本机的数据。





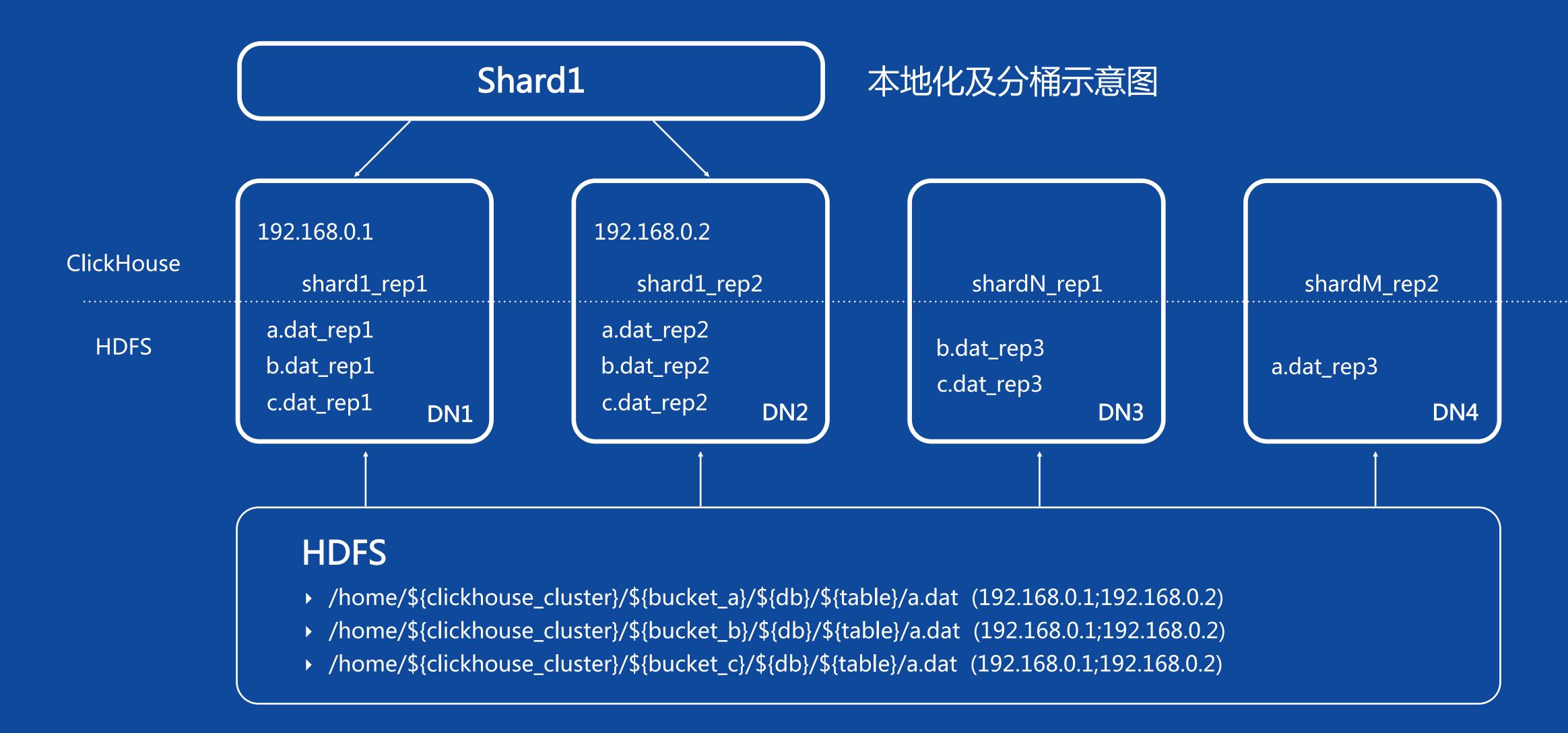


扩容问题

- 数据在HDFS上分bucket存储,每个shard对应一个或多个bucket
- HDFS目录组织形式: /home/\${clickhouse_cluster}/\$ {bucket_num}/\${db}/\${table}/
- IP扩展属性设置到\${bucket_num}目录这一级
- 每个shard配置shard_num, cluster_size, bucket_total三个参数 shard_num%cluster_size == [1, bucket_total]%cluster_size



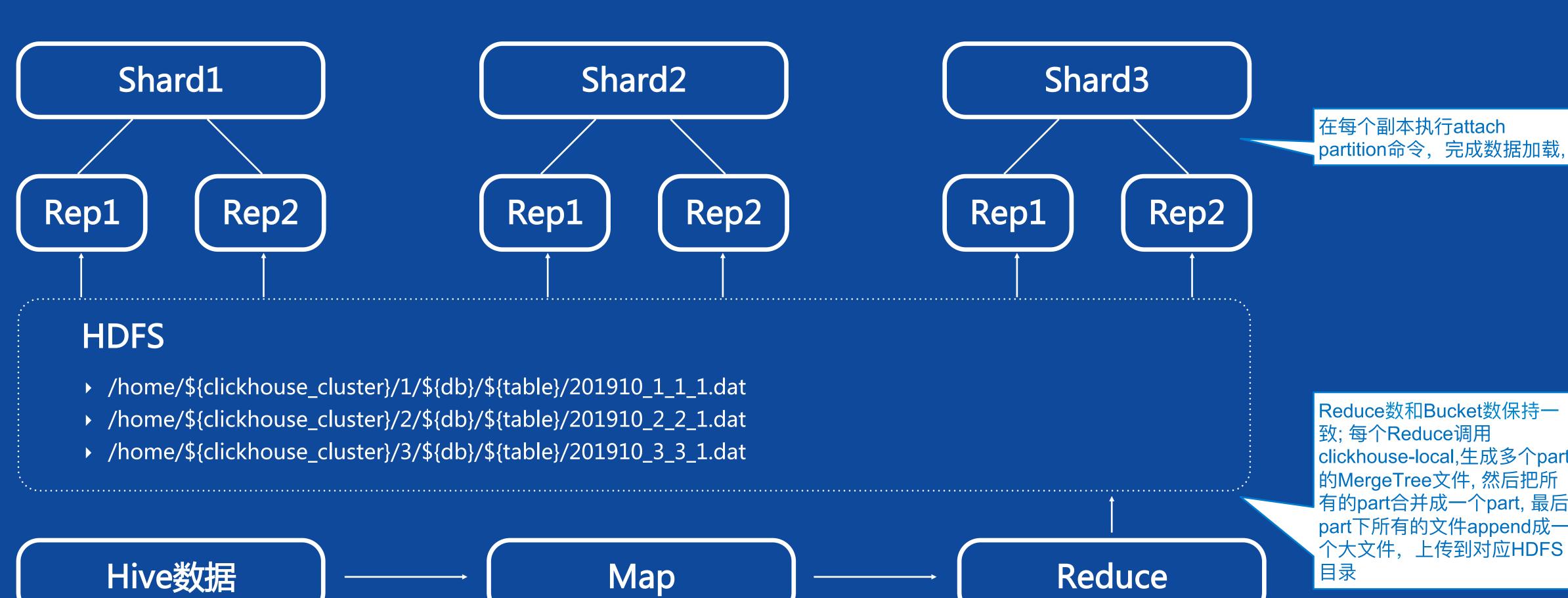








数据导入



Reduce数和Bucket数保持一 致;每个Reduce调用 clickhouse-local,生成多个part 的MergeTree文件, 然后把所 有的part合并成一个part, 最后 part下所有的文件append成一



集群扩容

- /home/\${clickhouse_cluster}/\${bucket_a}/ (192.168.0.1; 192.168.0.2)
- /home/\${clickhouse_cluster}/\${bucket_b}/ (192.168.0.8; 192.168.0.9)
- /home/\${clickhouse_cluster}/\${bucket_c}/ (192.168.0.12; 192.168.0.13)

修改bucket路径的扩展属性, HDFS降到3副本

新机器启动clickhouse,修改cluster配置

HDFS进行升到4副本操作,执行mover,使块的分布正确

- /home/\${clickhouse_cluster}/\${bucket_a}/ (192.168.0.1; 192.168.0.2)
- /home/\${clickhouse_cluster}/\${bucket_b}/ (192.168.0.1; 192.168.0.2;192.168.0.8; 192.168.0.9)
- /home/\${clickhouse_cluster}/\${bucket_c}/ (192.168.0.1; 192.168.0.2;192.168.0.12; 192.168.0.13)

先对HDFS扩容,然后修改需要变动bucket路径的扩展属性

- /home/\${clickhouse_cluster}/\${bucket_a}/ (192.168.0.1; 192.168.0.2)
- /home/\${clickhouse_cluster}/\${bucket_b}/ (192.168.0.1; 192.168.0.2)
- /home/\${clickhouse_cluster}/\${bucket_c}/ (192.168.0.1; 192.168.0.2)







Poseidon















其他优化点

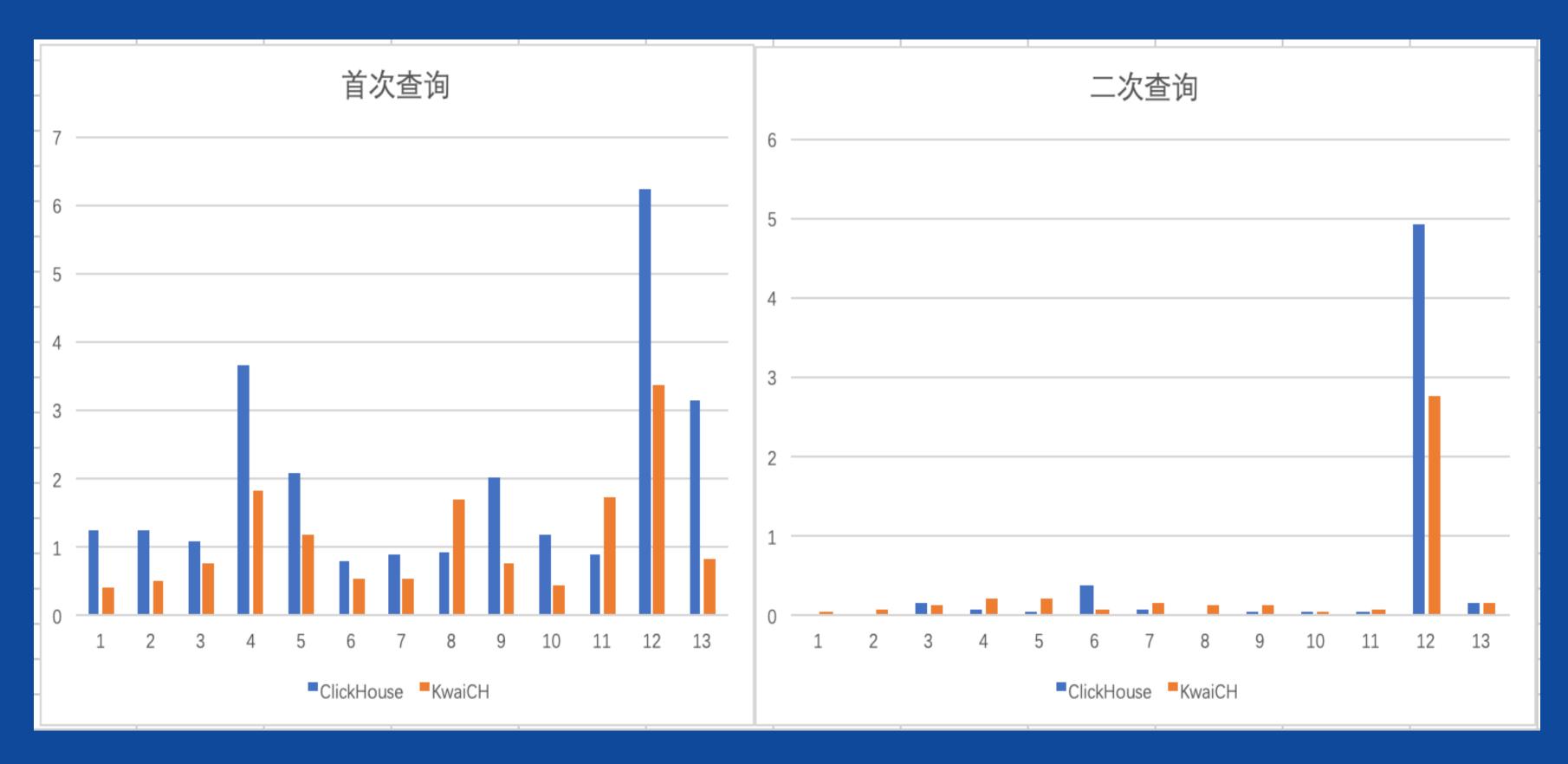
- 缓存块的location信息,减少RPC请求耗时
- 缓存文件句柄
- 检测块是否分布在指定IP的datanode
- Mover工具定时修正块的分布







| **生台ビスナレ** (机器环境,数据量,查询sql完全对等)

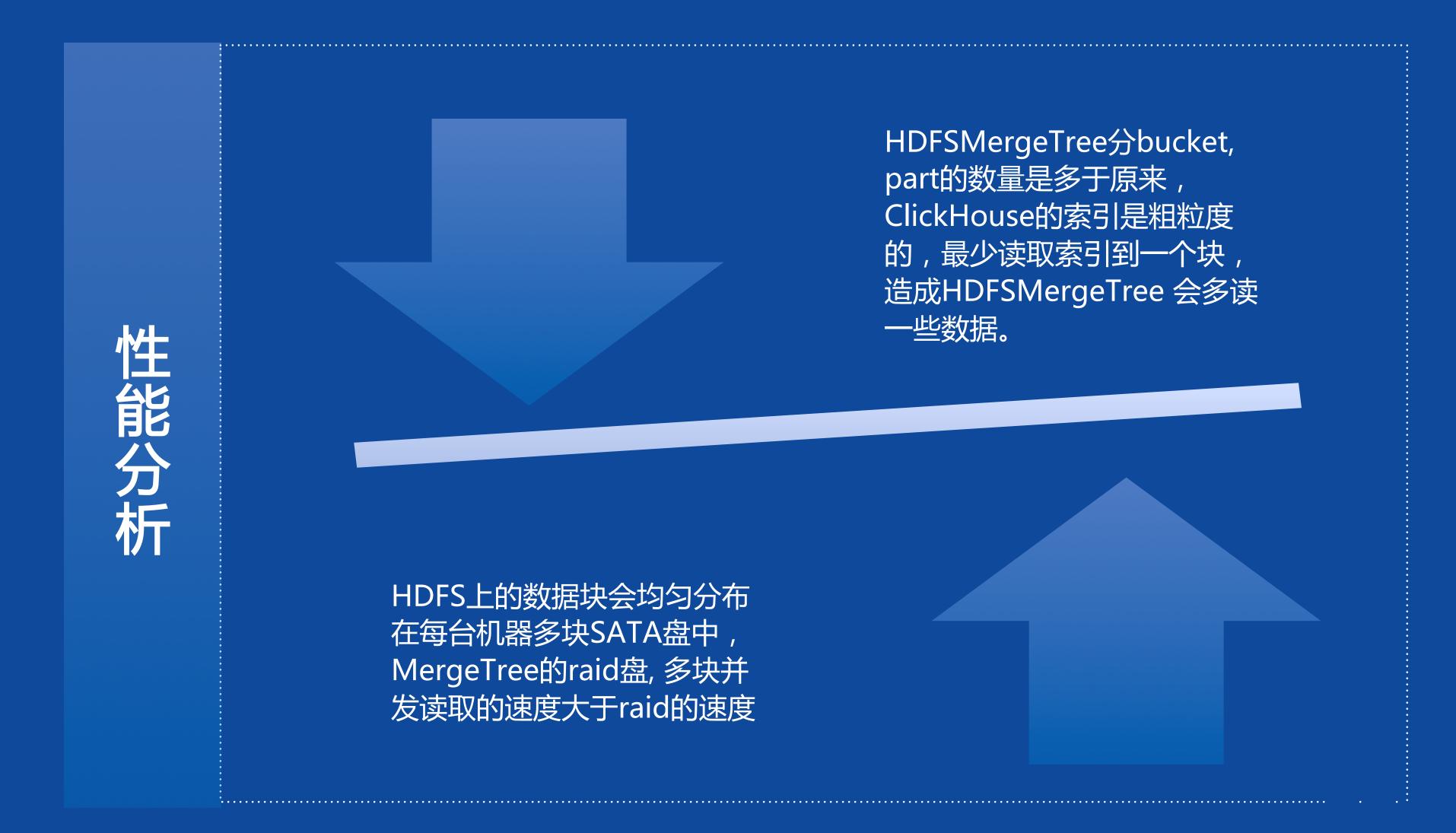


查询在100ms以上的SQL,性能提升20%~70%,查询在100ms以下的SQL,性能降低50%~80%













总结

性能

利用HDFS短路读特性

缓存必要的信息

充分利用多块盘提高读 取性能

保留原生ClickHouse高 性能执行部分 数据

剥离数据管理功能

提高数据可靠性

成本

相同磁盘,比raid能存储更多数据

运维

扩容方便

支撑超大规模

减少运维压力



后续计划



- 实时导入实现计算存储分离
- 增强ClickHouse的SQL优化器
- 智能视图、聚合索引增强
- 运维自动化

THANKS

Global
Architect Summit



