



# 如何高效处理数据

## 数据计算中间件

润乾软件@2018





# 目录页

## CONTENTS

- ★ 01 数据计算中间件
- ★ 02 应用场景
- ★ 03 特征与标准
- ★ 04 相关技术
- ★ 05 集算器esProc
- ★ 06 应用案例



# 过渡页

## CONTENTS

- ★ 01 数据计算中间件
- ★ 02 应用场景
- ★ 03 特征与标准
- ★ 04 相关技术
- ★ 05 集算器esProc
- ★ 06 应用案例



### 什么是中间件

中间件是一种独立的**系统软件**或服务程序，分布式应用软件借助这种软件在不同的技术之间**共享资源**，中间件位于客户机服务器的操作系统之上，管理计算资源和网络通信。[IDC]

### 中间件特性

- ▶▶ 满足大量应用的需要
- ▶▶ 运行于多种硬件和OS平台
- ▶▶ 支持分布计算，提供跨网络、硬件和OS平台的透明性的应用或服务的交互
- ▶▶ 支持标准的协议
- ▶▶ 支持标准的接口



## ➤ 中间件分类

01

通信处理中间件

02

网络中间件

03

安全中间件

04

WEB服务器中间件

05

事务处理中间件

06

数据存取管理中间件

07

数据计算中间件



## ➤ 什么是数据计算中间件



DCM

位于数据源和应用之间提供通用计算服务的中间件称为“**数据计算中间件**”，  
简称：**DCM**(Data Computing Middleware)





## ➤ DCM适应症状

1 报表开发没完没了，新的不断加，老的总要改

2 查询与分析响应太慢，BI系统体验差

3 数据库资源总不够用，需要扩容

4 ETL时间过长，影响业务进程

5 应用耦合性过强，无法拆分扩容

6 前人的代码怎么看也看不明白，维护累死人

7 新需求业务提完一直催，想快速实现



## ➤ DCM适应症状

8

多应用系统数据难以整合沟通

9

网络、日志等库外数据处理效率太低

10

Hadoop性能功能不过关，还要指望传统数据库

11

MySQL没有窗口函数，复杂计算难实现

12

NoSQL做不了JOIN，无法实现复杂计算

13

直接用Java计算，编码维护难，库外代码满天飞

14

存储过程调试繁琐，编译执行，存在安全隐患

技术团队很受伤



# 为什么需要DCM



提升扩展性



提升移植性



提升计算性能



降低耦合性



降低维护难度



降低实现复杂度



# 为什么需要DCM



## 提升开发效率

### » 算法实现效率 -> 编码

- 明明知道算法逻辑，为啥用SQL咋就这么难？
- SQL是命令式编程，中间结果不可复用

### » 程序维护效率 -> 运维

- 存储过程是用来做高性能数据处理，不是用来做数据查询
- 别让复杂查询，变的不可维护

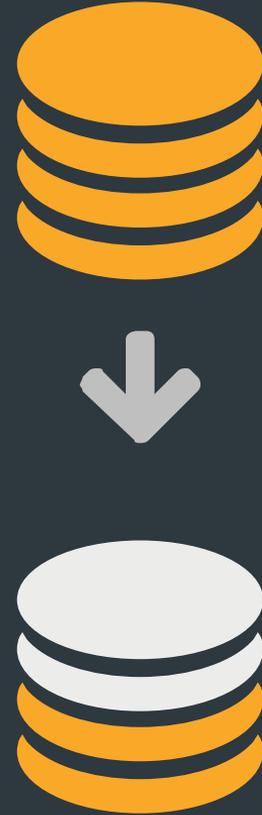


## 为什么要需要DCM



### 减轻数据源（库）负担

- » 访问负担 -> 缓存
- » 计算负担 -> 计算引擎
- » 管理负担 -> 优化工具

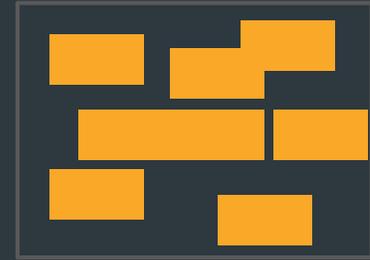


## 为什么要需要DCM



### 优化应用结构

- » 应用与应用解耦
- » 应用与数据源解耦
- » 异构数据源混合使用

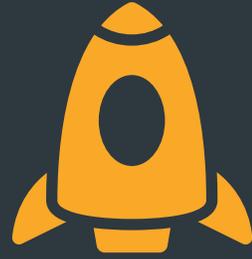


## 为什么要需要DCM



### 提升计算性能

- » 单线程计算能力
- » 多线程计算能力
- » 分布式计算能力





# 过渡页

## CONTENTS

- ★ 01 数据计算中间件
- ★ 02 应用场景
- ★ 03 特征与标准
- ★ 04 相关技术
- ★ 05 集算器esProc
- ★ 06 应用案例

## 应用场 景



 01 报表应用数据准备

 02 BI系统数据引擎

 03 数据计算前置机

 04 ETL数据处理

 05 库外存储过程

 06 边缘计算服务

 07 可编程数据网关

 08 嵌入式数据计算

# 报表应用数据准备



参数查询

静态报表

导出

打印

展现层

动态并发控制

缓存同步

日志服务

计算层

内存计算

流式计算

外存计算

数据源



DB/DW



FileSystem



HDFS

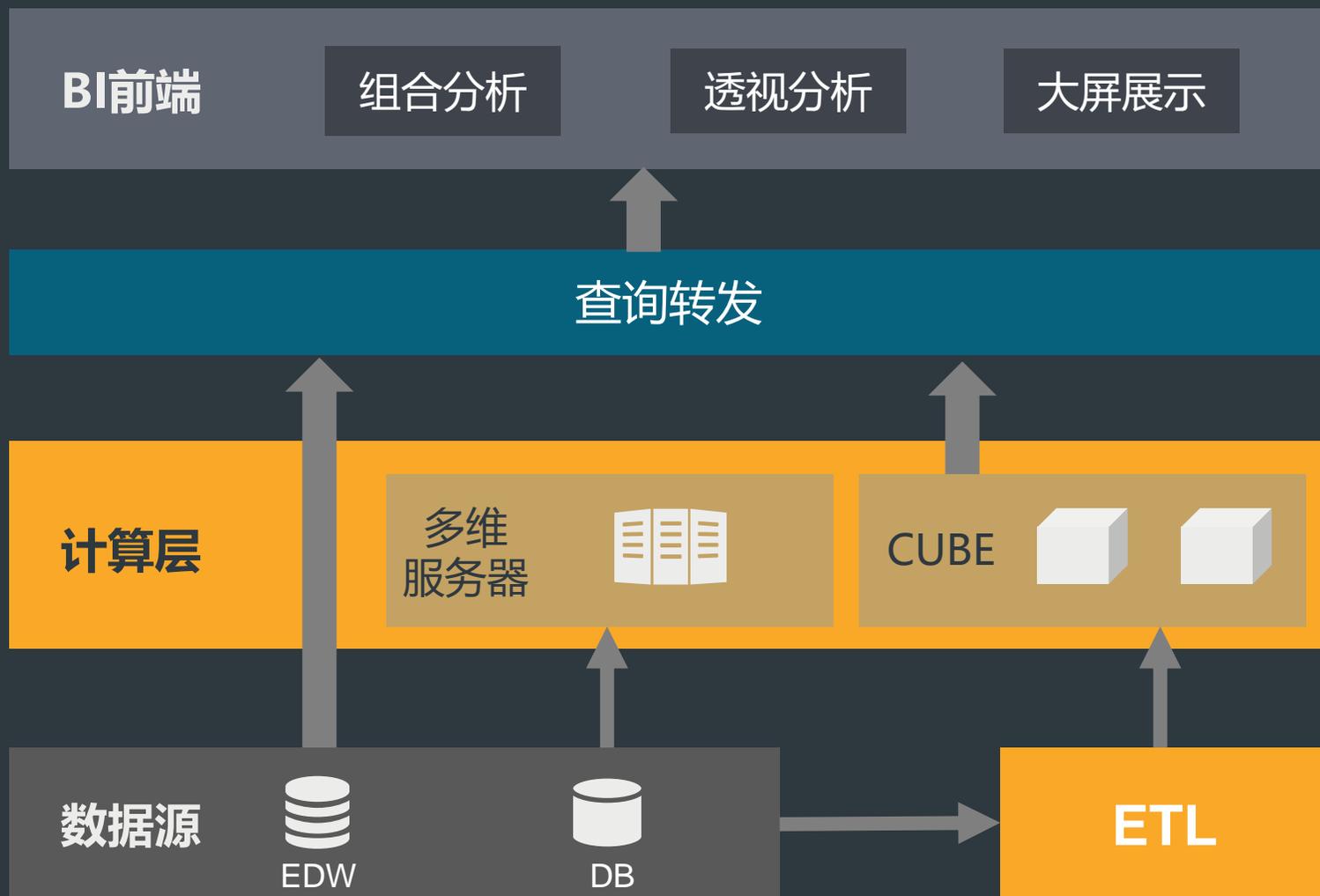


其他数据源

## 计算层优点

- 提高报表开发效率
- 降低报表与应用耦合度
- 降低报表与数据源耦合度
- 提升报表计算性能

# BI系统数据引擎



## 数据引擎优点

- OLAP引擎负载过高
- CUBE建设过于复杂
- 冷热数据混合查询
- 数据计算智能分布

# 数据计算前置机



## 数据前置机优点

- 降低应用自身耦合性
- 降低应用与数据源耦合性
- 提升系统扩展性
- 灵活选择共享和嵌入前置

## 共享计算前置机

node1

node2

nodex

## 数据源



DB/DW



FileSystem



HDFS



其他数据源

# ETL数据处理



## 嵌入ETL数据处理优点

- 缩短时间窗口占用
- 提高处理性能
- 实现简单灵活
- 允许多源混合处理

## 库外存储过程



### 库外存储过程优点

- 继承存储过程化、集合计算优点
- 实现跨库计算
- 方便调试，便于移植
- 应用与数据源解耦

数据源



MySQL



Vertica



Hadoop



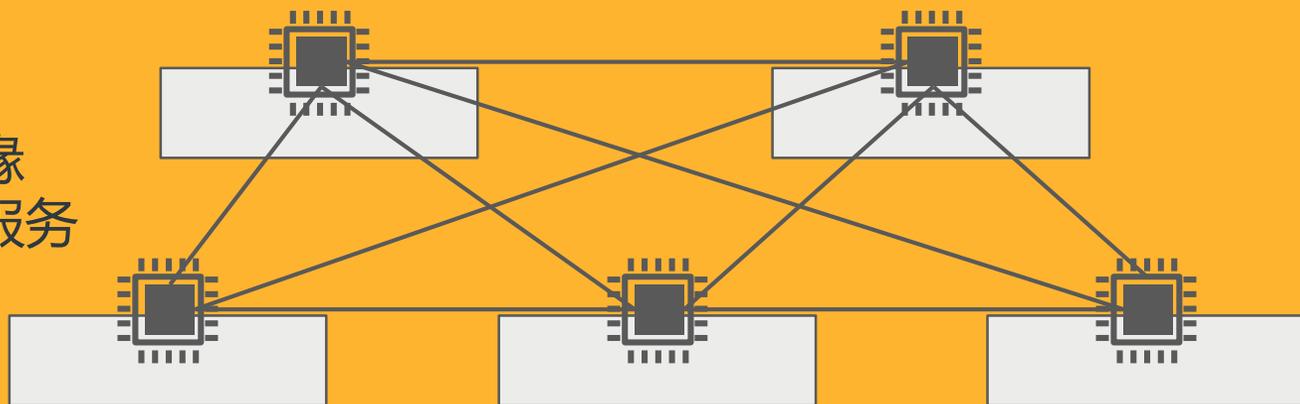
其他数据源

# 边缘计算服务



端到端业务

边缘  
计算服务



智能网关

智能资产

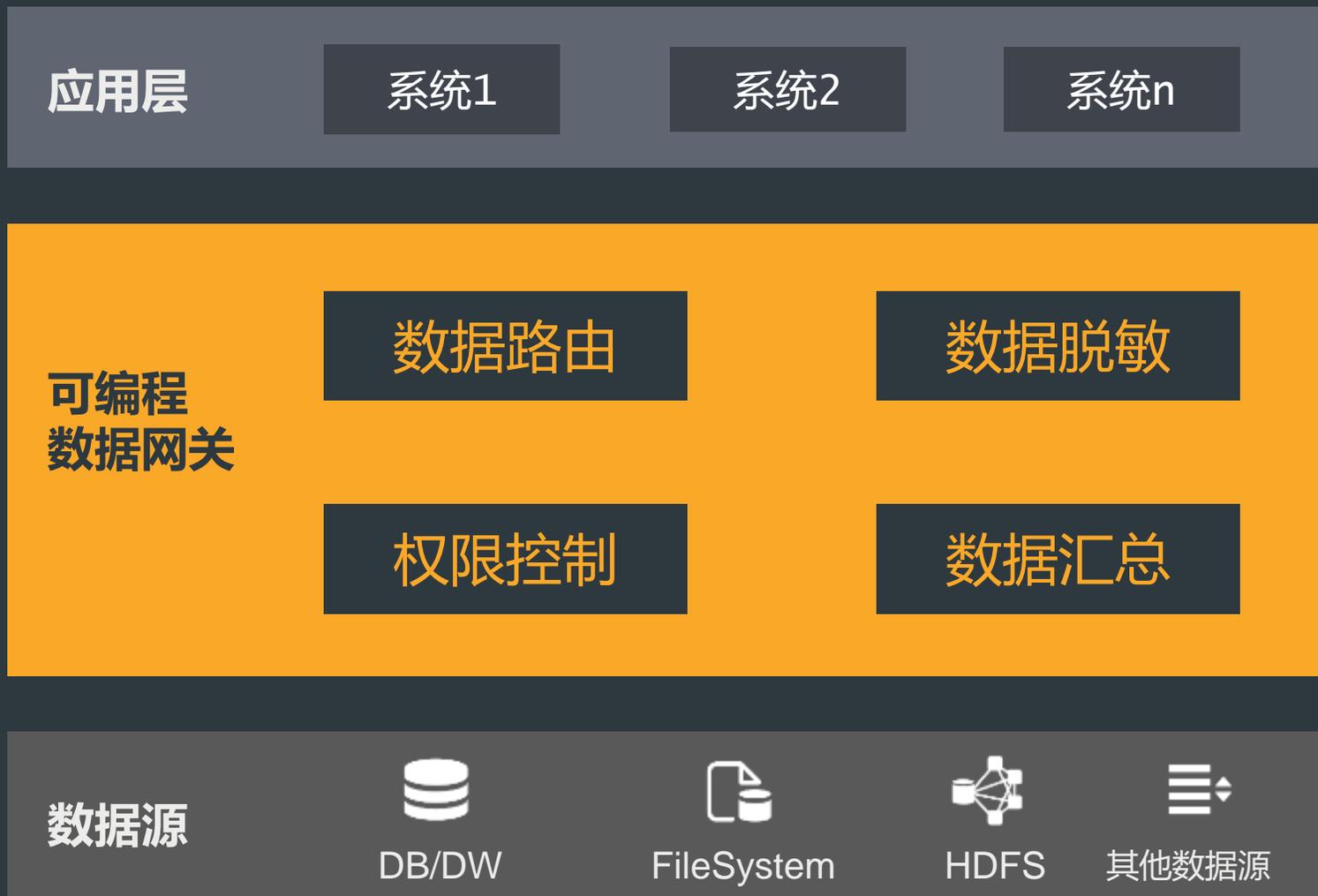
存储

网络

## 边缘计算服务优点

- 充分发挥集合计算能力
- 业务实现简单
- 提高可维护性
- 支持独立计算服务器

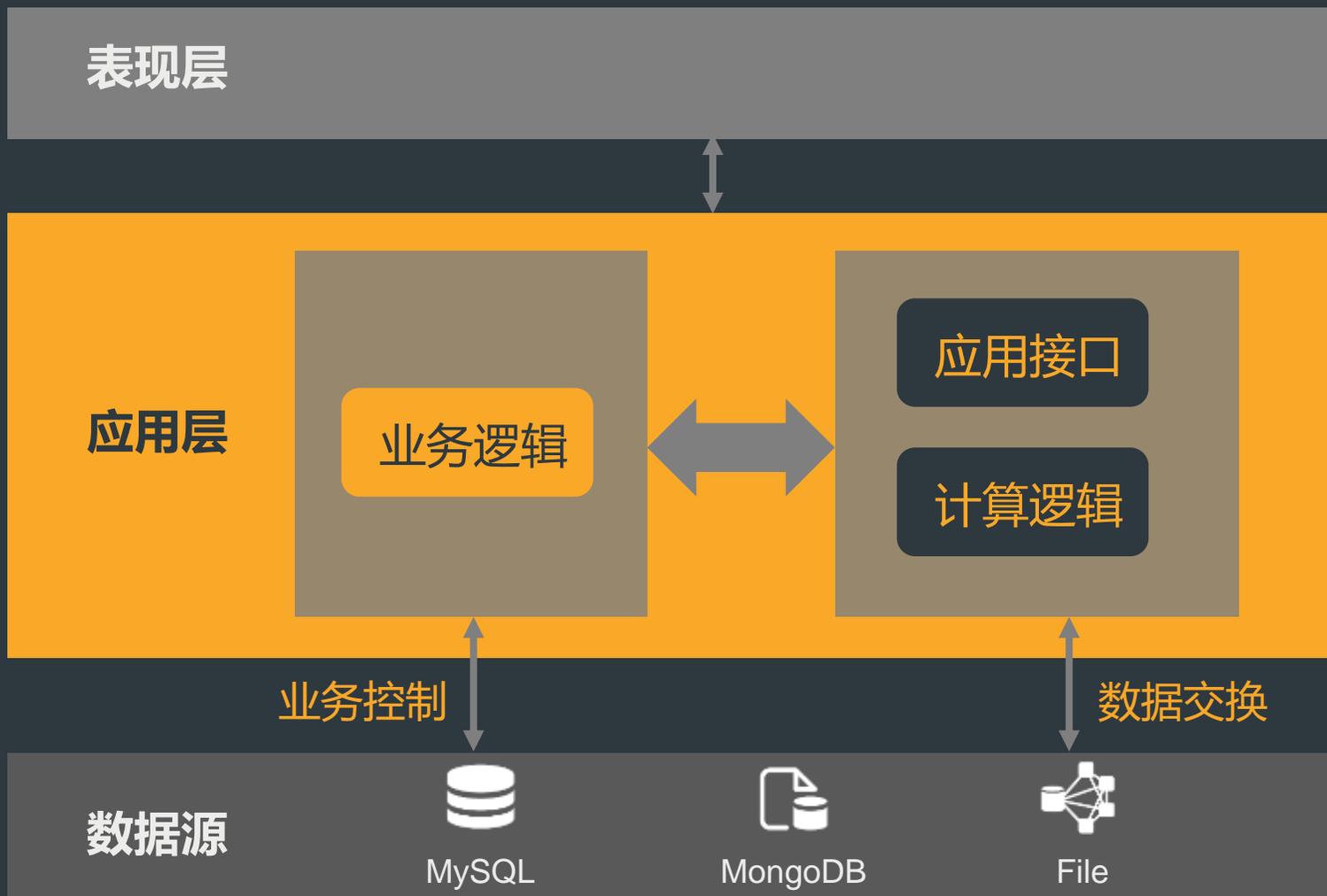
# 可编程数据网关



## 可编程数据网关优点

- 支持嵌入，可结合已有网关集成使用
- 可编程逻辑控制灵活
- 同一任务可路由至不同源并在网关中进行分支归并

# ➤ 嵌入式数据计算



## 嵌入式数据计算优点

- 可为应用或其他服务提供统一计算输出
- 增强系统扩展性
- 增强可维护性
- 支持热部署



# 过渡页

## CONTENTS

- ★ 01 数据计算中间件
- ★ 02 应用场景
- ★ 03 特征与标准
- ★ 04 相关技术
- ★ 05 集算器esProc
- ★ 06 应用案例

## 数据计算中间件特征



CHEESE

- ▶ Compatible
- ▶ Hot-deploy
- ▶ Efficient
- ▶ Agile
- ▶ Scalable
- ▶ Embeddable



# CHEASE



C

兼容性

Compatible

H

热部署

Hot-deploy

E

高性能

Efficient

A

敏捷性

Agile

S

扩展性

Scalable

E

集成性

Embeddable



# 过渡页

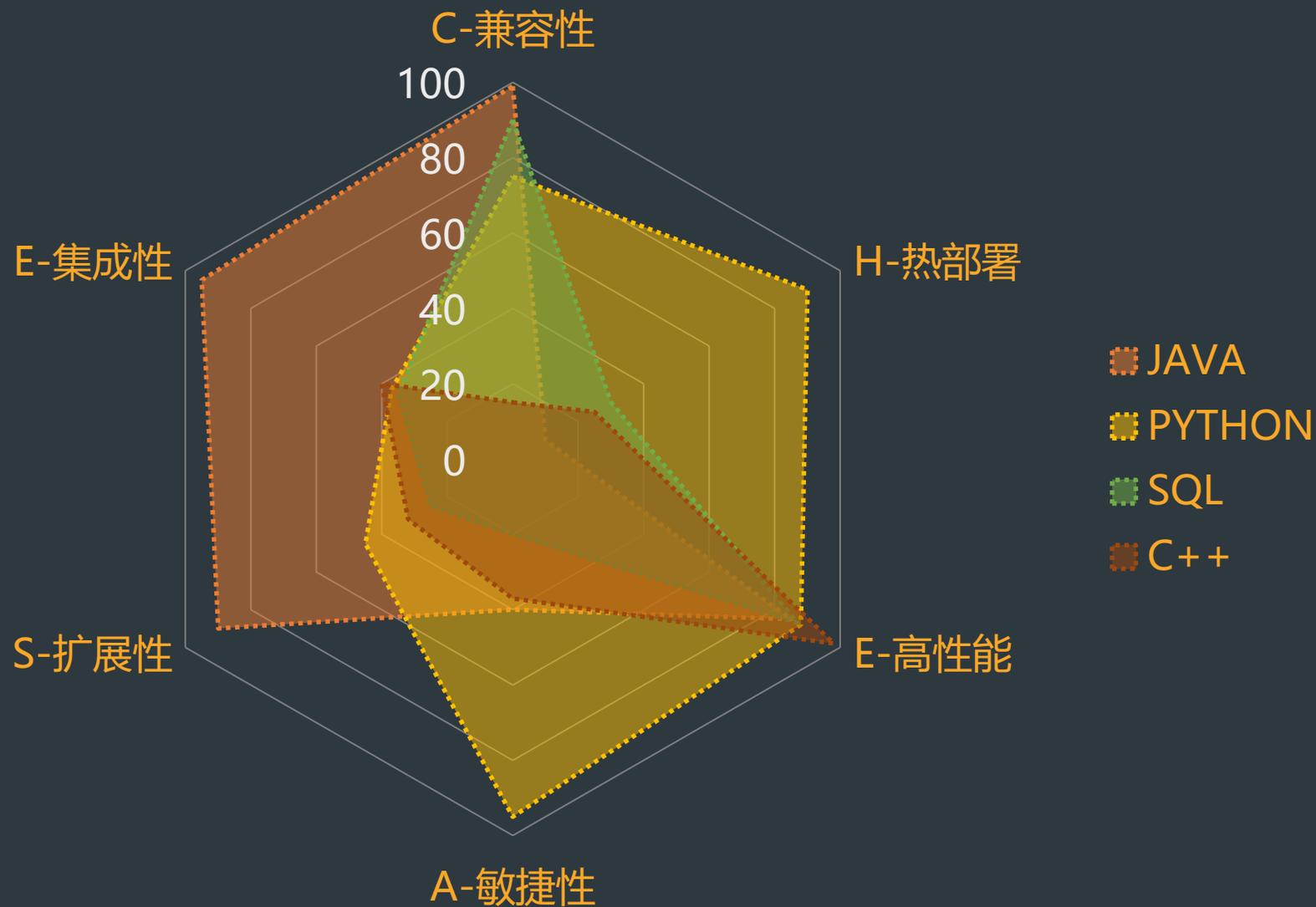
## CONTENTS

- ★ 01 数据计算中间件
- ★ 02 应用场景
- ★ 03 特征与标准
- ★ 04 相关技术
- ★ 05 集算器esProc
- ★ 06 应用案例

# 语言



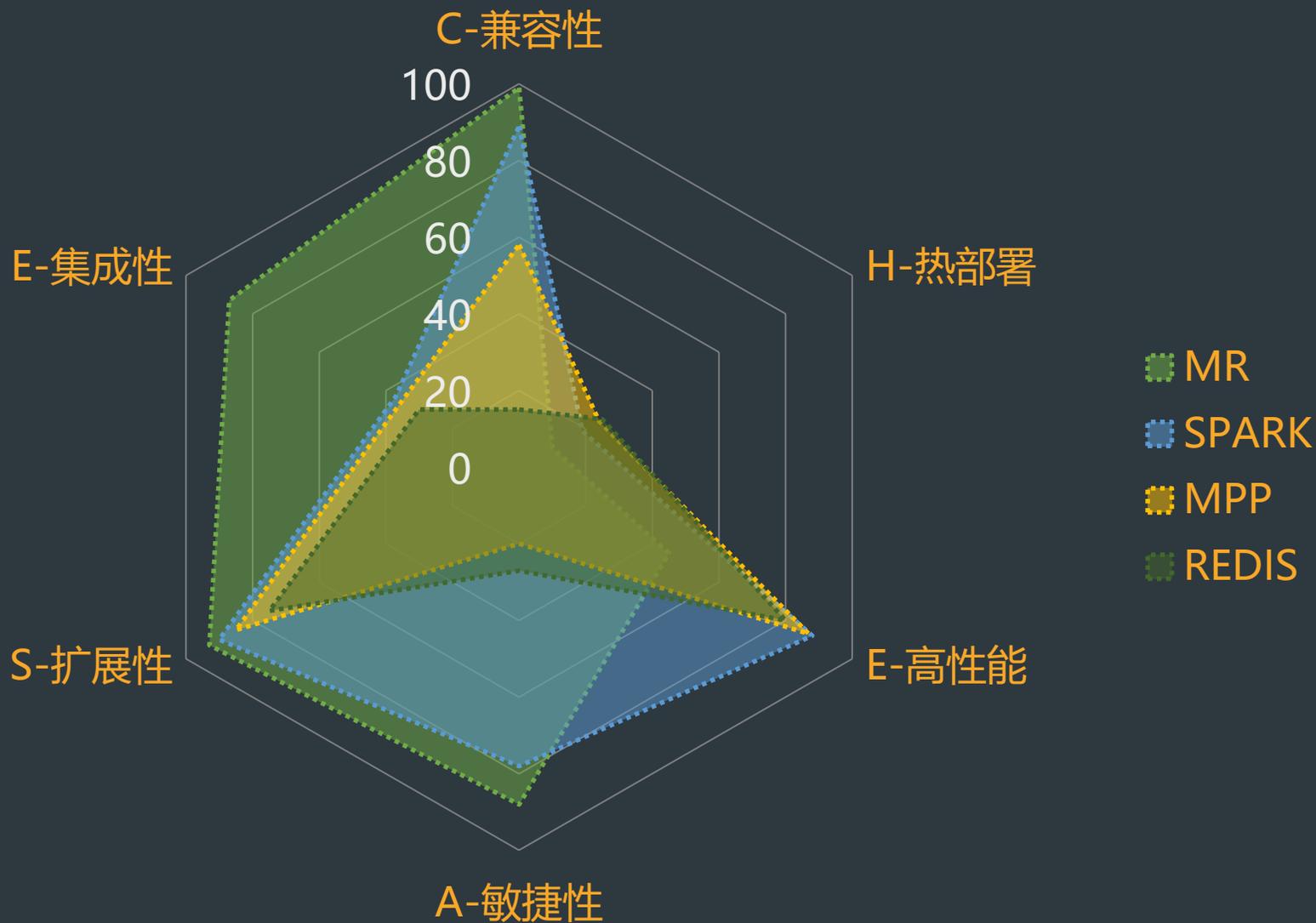
	C 兼容性	H 热部署	E 高性能	A 敏捷性	S 扩展性	E 集成性
JAVA		X		X		
SQL		X		X	X	X
Python			X		X	X
C++	X	X		X	X	X



# 技术



	C 兼容性	H 热部署	E 高性能	A 敏捷性	S 扩展性	E 集成性
MR		X	X	X		
Spark		X				X
MPP		X		X		X
Redis	X	X		X		X





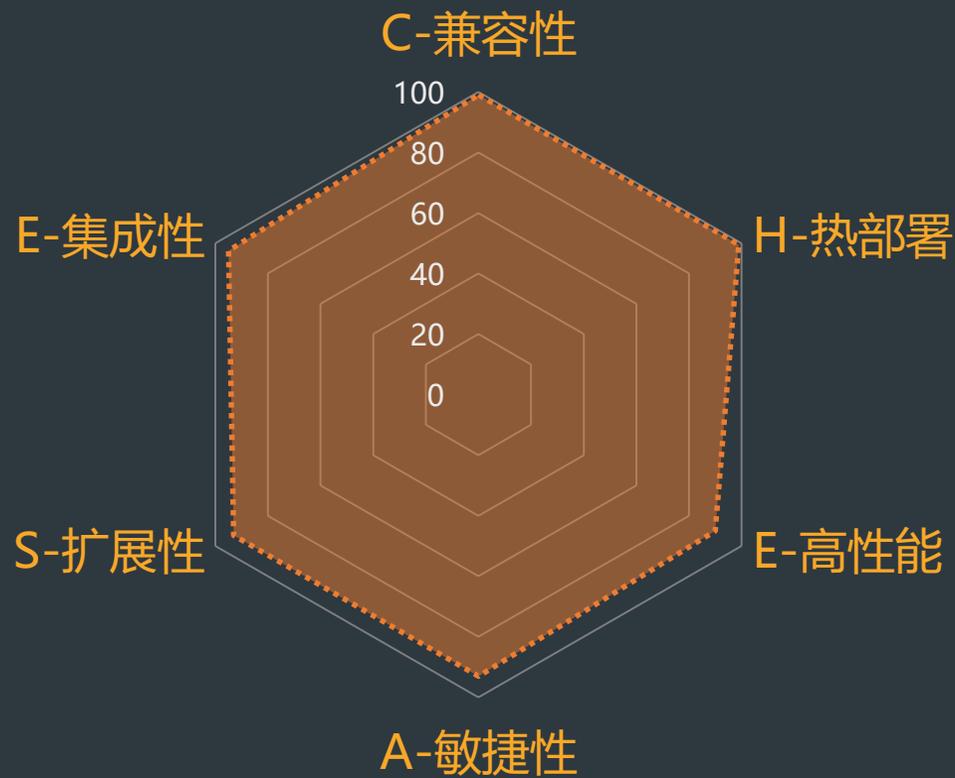
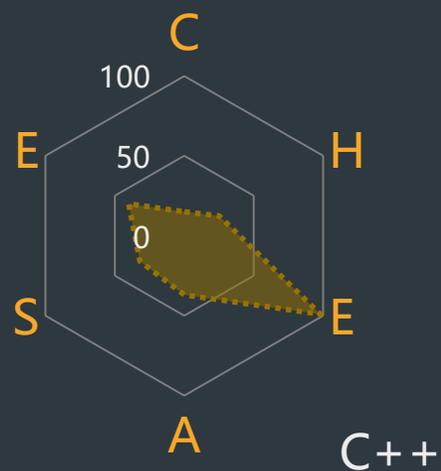
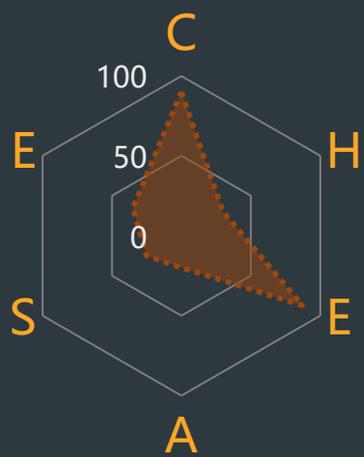
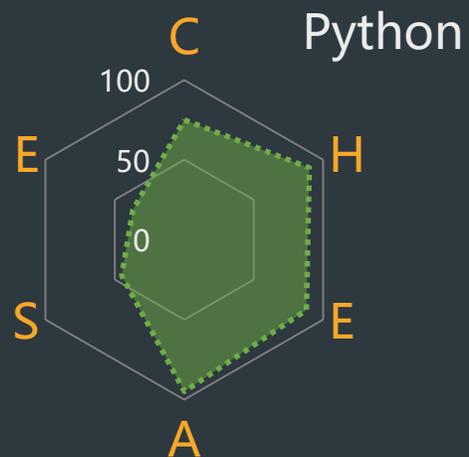
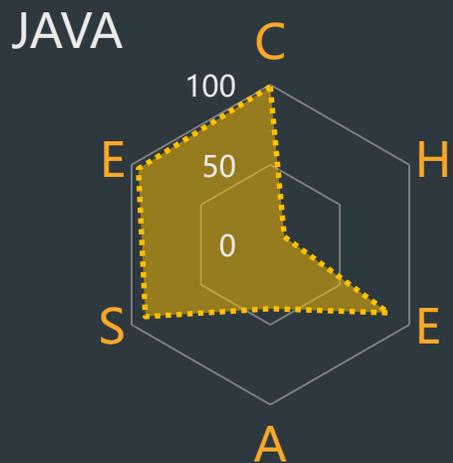
# 过渡页

## CONTENTS

- ★ 01 数据计算中间件
- ★ 02 应用场景
- ★ 03 特征与标准
- ★ 04 相关技术
- ★ 05 集算器esProc
- ★ 06 应用案例

# ➤ SPL与集算器



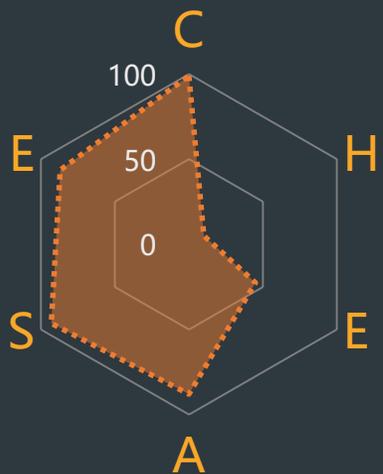


SPL

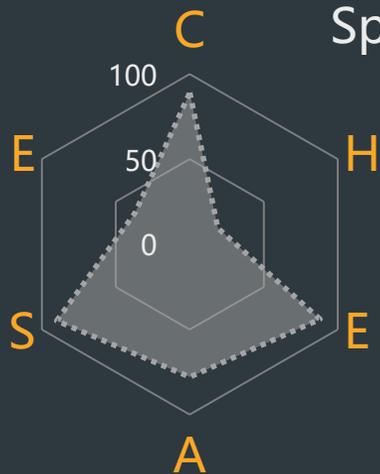
# 集算器esProc



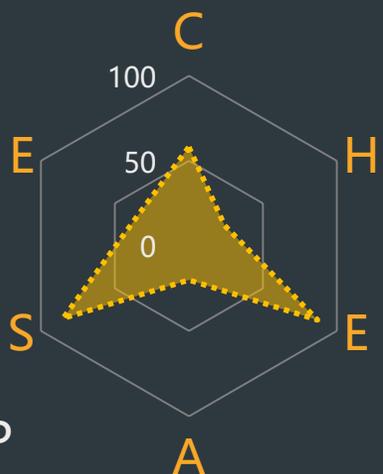
MR



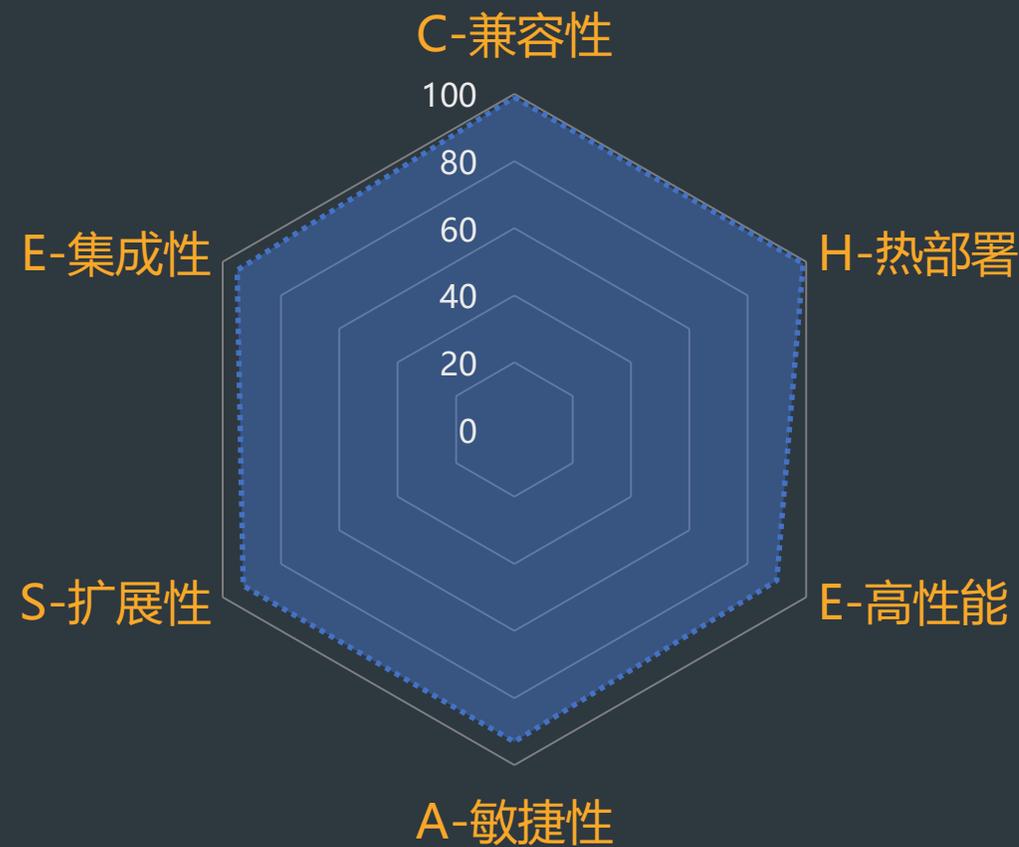
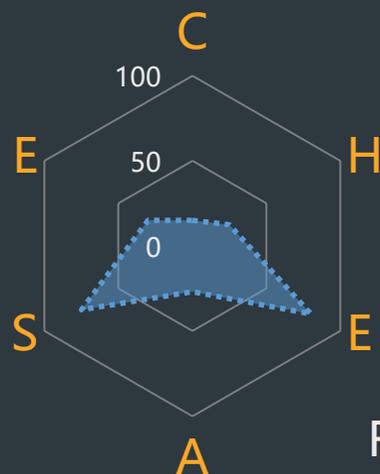
Spark



MPP



Redis



esProc

## 敏捷语法



某支股票最长连续涨了多少交易日?

1	select max(连续日数)-1
2	from (select count(*) 连续日数
3	from (select sum(涨跌标志) over(order by 交易日) 不涨日数
4	from (select 交易日,
5	case when 收盘价>lag(收盘价) over(order by 交易日)
6	then 0 else 1 end 涨跌标志
7	from 股价表)
8	group by 不涨日数)

	A
1	=股价表.sort(交易日)
2	=0
3	=A1.max(A2=if(收盘价 >收盘价[-1],A2+1,0))

# 开发环境



执行、调试执行、单步执行

设置断点

The screenshot shows the EsProc 3.1 IDE. The main window displays a script with the following code:

```
A2 = 1 =file("../demo\zh\lxt\Sale.txt").import@t().select month(Datetime)==6
```

Below the code is a data grid with columns A, B, C, and D. The grid contains 10 rows of code and data. Row 2 is highlighted in green, and row 5 contains time values '08:00:00' and '21:30:00'. Row 9 contains a function call: `=A4.new(ID:Commodity,B:Stock,CosTime,B.TotalCosTime)`.

To the right of the main window is a smaller window showing a data grid with columns Datetime, Commodity, and Volume. It contains 10 rows of data, such as: `2009-06-01 08:0`, `20077`, `28`.

At the bottom of the IDE is a '系统信息输出' (System Information Output) window. It shows the following text: `[2017-09-28 10:38:11] DEBUG: Esproc Function Points = 1000 0001 1111 1101`. There are buttons for '复制' (Copy), '清除' (Clear), and 'ThreadGroup'.

网格结果所见即所得，易于调试；方便引用中间结果

语法简单，符合自然思维，比其他高级开发语言更简单

系统信息输出，异常随时查看

# 专门设计的语法体系



## 特别适合复杂过程运算

	A	B	C	D	E	F
1	=esProc.query("SELECT 订单ID AS 合同,订购日期 AS 日期,客户 ,订单金额 AS 金额,员工ID AS 销售 FROM 销售记录表 WHERE year(订购日期)=? OR year(订购日					
2	=esProc.query("select * from 员工表")					
3	>A1.run(销售=A2.select@1(编号:A1.销售))		字段值 是记录			
4	=A1.group(销售)					
5	=create(销售,今年销售额,去年销售额,增长率,客户数,大客户数,大客户占比)					
6	for A4	=A6(1).销售.姓名				
7		=A6.select(year(日期)==年份).sum(金额)		/今年销售额		
8		=A6.select(year(日期)==年份-1).sum(金额)		/去年销售额		
9		=B8/B7-1	/增长率			
10		=A6.group(客户)(-sum(金额))				
11		=B10.count()				
12		=B10.count(=10000)				
13		=B12/B11				
14		>A5.insert(0,B6,B7,B8,B9,B11,B12,B13)				
15	result A5					

天然分步、层次清晰、直接引用单元格名无需定义变量

# 丰富的运算类库



## 专门针对结构化数据表设计

	A	B	C
1	=esProc.query("SELECT 订单ID AS 合同,订购日期 AS		/读取销售记录表
2	=A1.group(销售)		
3	=create(销售,今年销售额,去年销售额,客户数,大客户数)		
4	for A2	=A4(1).销售	
5		=A4.select(year(日期)==年份).sum(金额)	
6		=A4.select(year(日期)-年份-1).sum(金额)	
7		=A4.group(年份).sum(金额)	
8		=B7.count()	
9		=B7.count(<=>=10000)	
	A	B	C
1	=esProc.query("select * from 员工表")		
2	=A1.select(性别=="男")		
3	=A1.select(出生日期>=date("1970-01-01"))		
4	=A2^A3	/交运算,统计晚于1970年出生的男员工	
5	=A2&A3	/并运算,统计男员工或者晚于1970年出生的员工	
6	=A2\A3	/运算,统计早于1970年出生的男员工	
7	=A4.sum(工资)		
8	=A5.avg(年龄)		
9	=A6.sort(出生日期)		
10	/集合作为基本数据类型		
11			

### 分组、循环

### 集合运算

	A	B	C
1	=file("交易记录.txt").import@t0		
2	=A1.sort(客户编码,交易日期)		
3	=A2.select(车辆型号=="捷达"    车辆型号=="迈腾").dup@t0		
4	=A3.derive(interval(交易日期[-1],交易日期):间隔)		
5	=A4.select(车辆型号[-1]=="捷达" && 车辆型号=="迈腾" && 客户编码==客户编码[-1])		
6	=A5.avg(间隔)		
7			
8			
9			
	A	B	C
1	=esProc.query("select * from 员工表")		
2	=A1.sort(入职日期)		
3	=A2.pmin(出生日期)		/出生最早的员工的记录序号
4	=A2(to(A3-1))		/直接用序号访问成员
5	=esProc.query("select * from 股价表 where 股票代码='000062'")		
6	=A5.sort(交易日期)		
7	=A6.pmax(收盘价)		/收盘价最高的那条记录的序号
8	=A6.calc(A7.收盘价/收盘价[-1]-1)		
9			
10	/直接用序号访问成员		
11			

### 排序、过滤

### 有序集合

## ➤ 集合运算



集算器作为集合化的程序语言，支持lamada语法和动态数据结构

	A	
1	<code>=file("D.csv").import@tc(name,sex,age)</code>	
2	<code>=A1.select(sex=="M"&amp;&amp;age&gt;=25)</code>	过滤
3	<code>=A2.sort(name)</code>	排序
4	<code>=A2.groups(sex;avg(age):age)</code>	分组汇总，产生新数据结构
5	<code>=A2.id(left(name,1))</code>	唯一值

## 过程计算



集算器具备良好的离散性，有效支持分步骤的过程计算

	A	
1	<code>=file("D.csv").import@tc()</code>	读入表数据
2	<code>=file("P.txt").import@t(id,area)</code>	
3	<code>=A1.switch(aid,A2:aid)</code>	关联，建立外键引用
4	<code>=A3.select(aid.area=="Beijing")</code>	用外键引用记录的字段过滤

## 有序计算



在集合化和离散性配合下，可轻松完成有序计算

	A	
1	<code>=db.query("select * from S order by prod,month")</code>	读入表数据
2	<code>=A1.select(if(prod==prod[-1],sales/sales[-1])&gt;1.1)</code>	销量比上月多10%记录

## 热切换



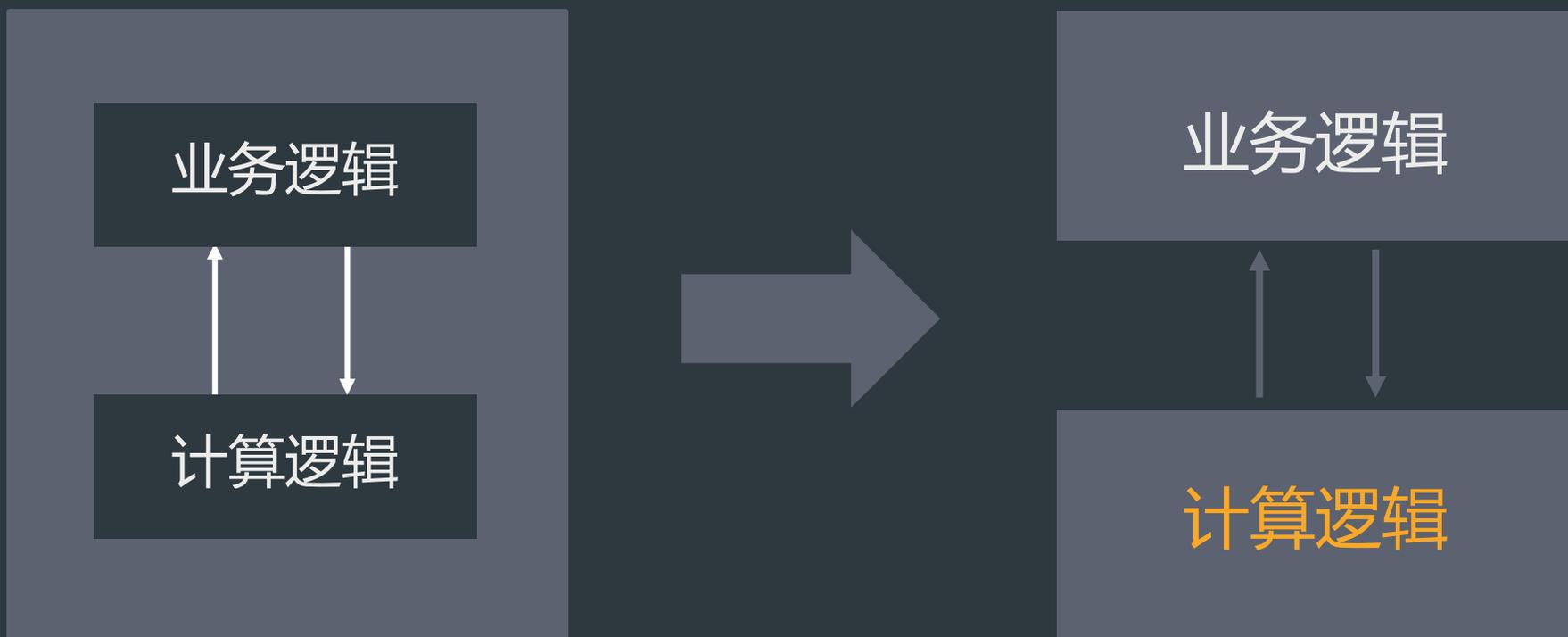
集算器脚本解释执行，支持不停机热切换



## 低耦合



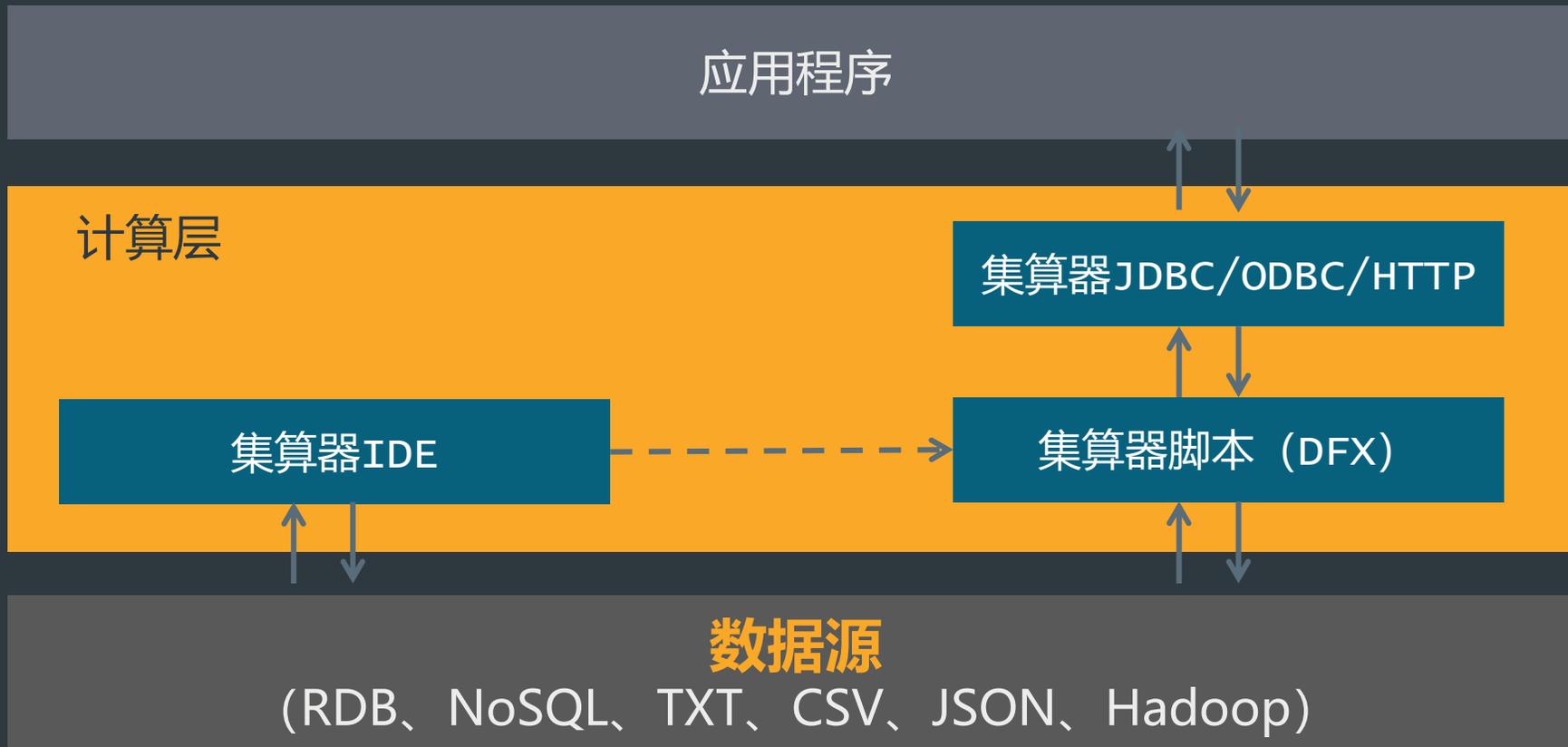
计算逻辑脚本单独维护，方便模块化



## 集成性



集算器使用JAVA开发，提供标准应用接口可无缝集成到应用中



## 多样性数据源



直接使用多个数据源混合计算，无需后台先将数据统一（ETL）后再计算





## 外部数据接口

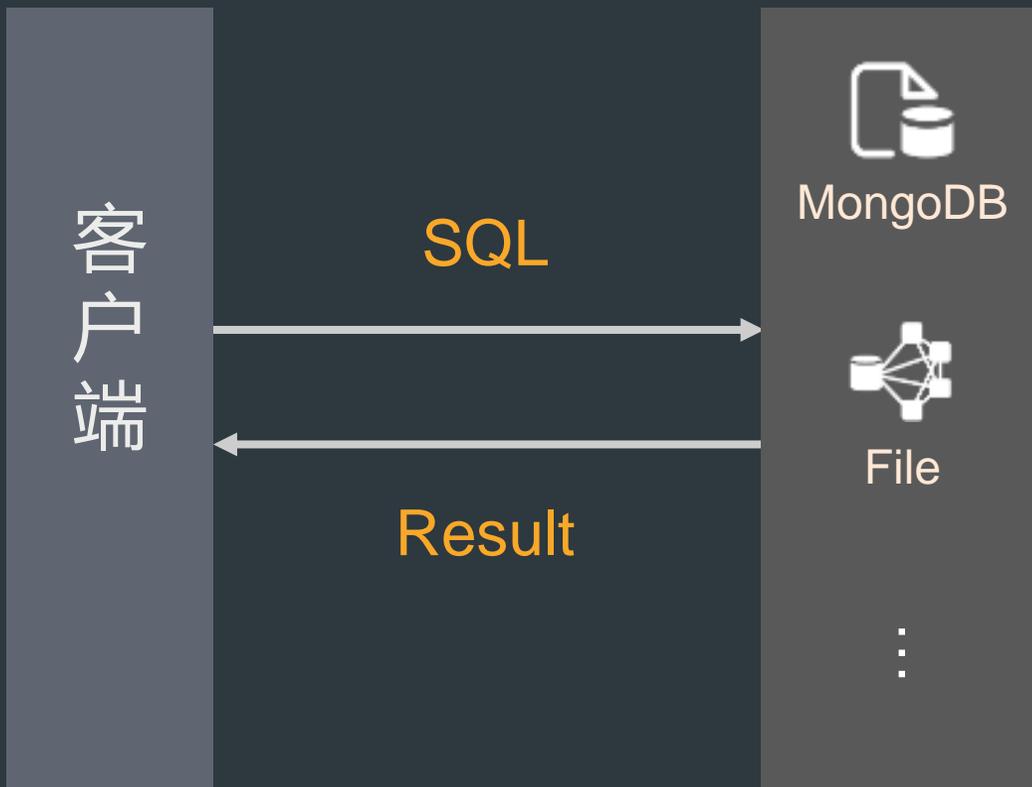
- RDB: Oracle, DB2, MS SQL, MySQL, PG, ....
- TXT/CSV, JSON/XML, EXCEL
- Hadoop: HDFS, HIVE, HBASE
- MongoDB, REDIS, ...
- HTTP、ALI-OTS
- ...

内置接口，即装即用

## 文件SQL查询



针对MongoDB和文件等使用SQL进行查询

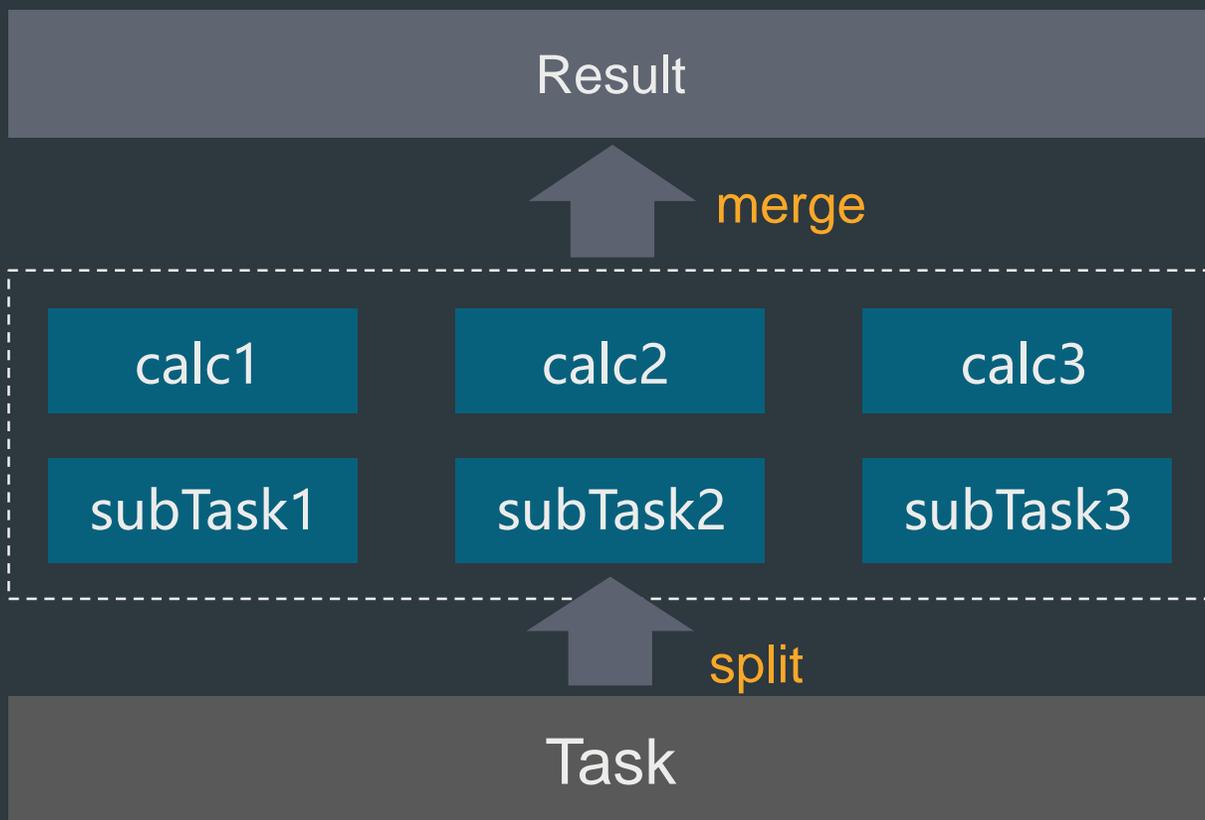


集算器赋予  
NoSQL和文件  
SQL查询能力

# 多线程并行



方便地针对单任务实施多线程计算



## 数据缓存



提供多样缓存数据存储方式

压缩数据

自由列存

多层序号主键

多层复式表

缓存索引



## 目前T+0在线计算常用方式与存在问题

### ① 历史和当期数据同库存储

大量的历史数据会导致高昂的数据库成本  
(存储成本和性能成本)

### ② 历史和当期数据分库存储

需要数据库具有跨库运算能力，但实施复杂度较高，性能较低；当数据库类型不同时难以实现

- 集算器可以基于多个**异构数据库**完成报表T+0查询；
- 还可以将历史数据存放到IO性能更佳的**文件系统**中采用集群运算获得更高性能和更低成本

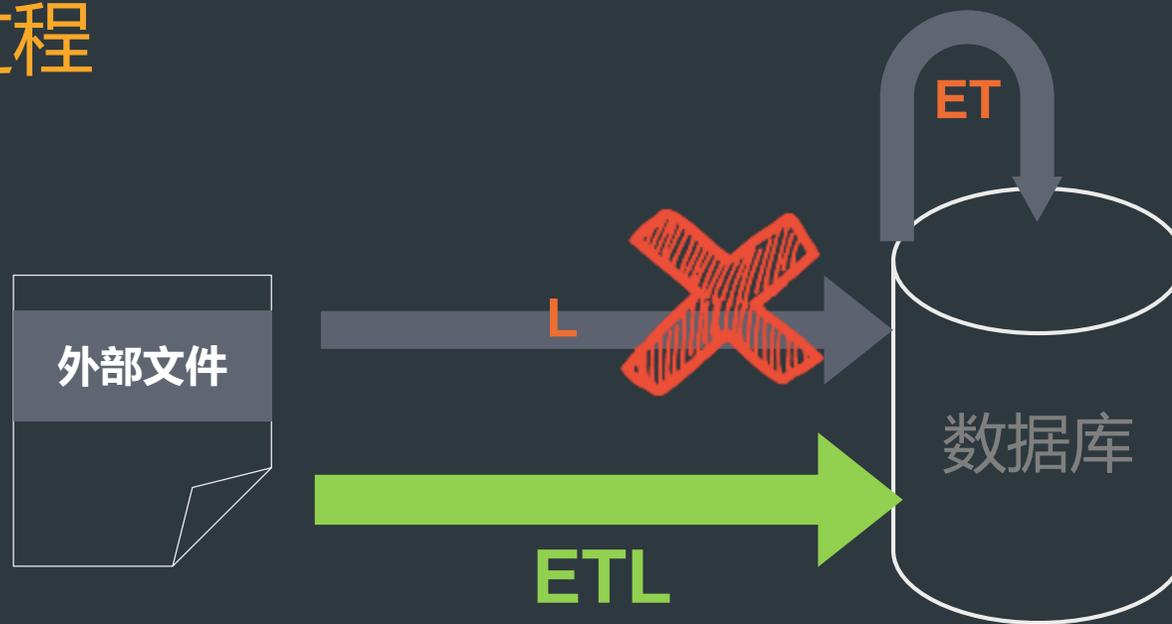


## 缺乏库外计算能力扰乱ETL过程

ETL? ELT? LET?

加大数据库负担

库外计算实现合理的ETL





使用JAVA做处理在线计算会导致与应用耦合度过高

### JAVA

#### 模块化困难

Java程序必须和主应用一起编译打包，耦合度高

#### 难以热切换

使用Java编写的算法有修改后会导致整个应用重新编译部署，很难做到热切换。

### 集算器

#### 模块化简单

集算器脚本文件可以单独维护，方便模块化

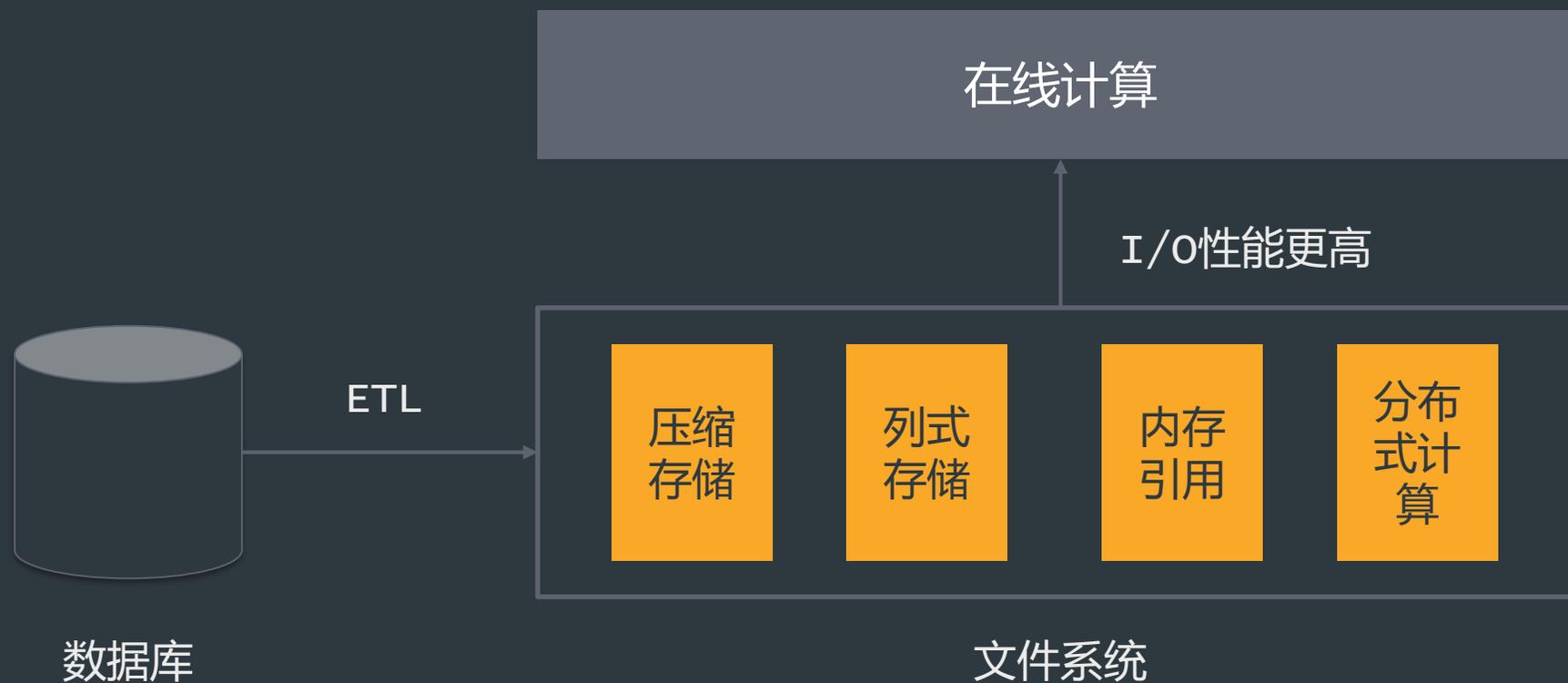
#### 容易热切换

集算器是解释执行的语言，很容易做到热切换

## 数据库解耦



文件系统IO性能高于数据库，还可以使用压缩数据存储、列式存储、内存记录引用，以及分布式集群等获得更高性能，减轻数据库负担





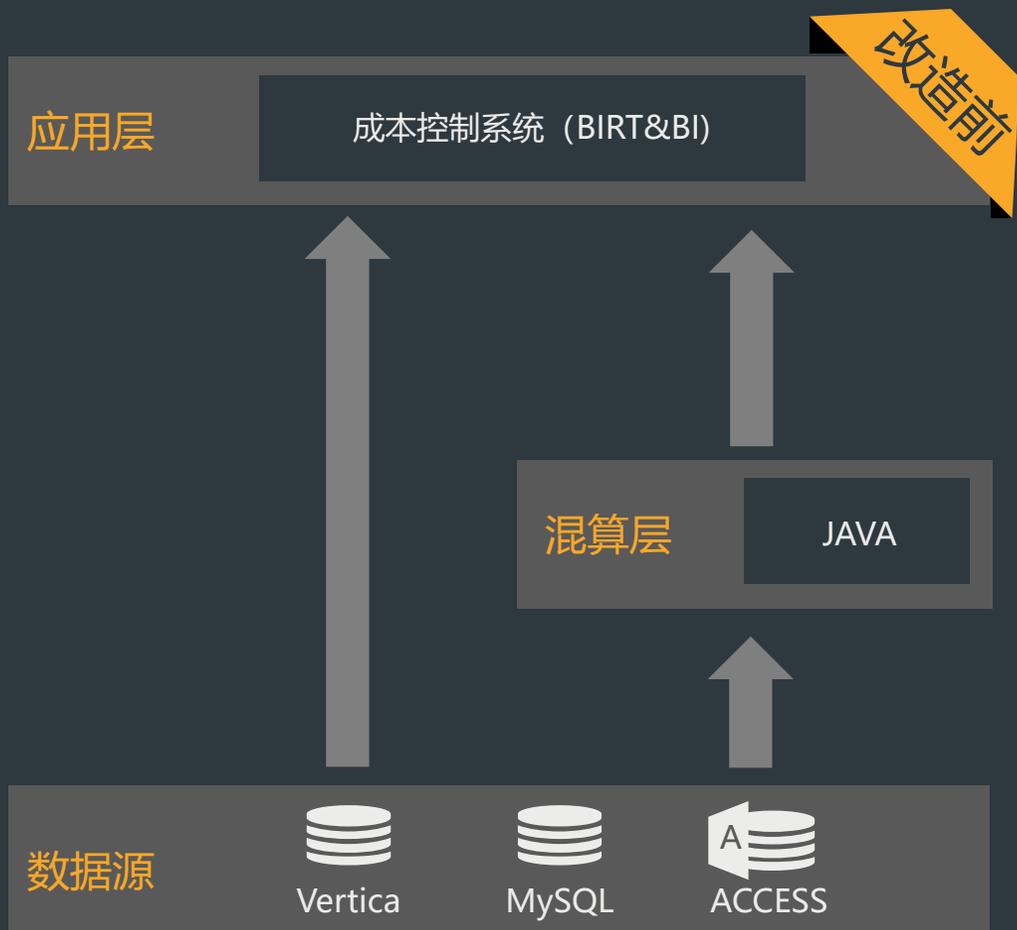


# 过渡页

## CONTENTS

- ★ 01 数据计算中间件
- ★ 02 应用场景
- ★ 03 特征与标准
- ★ 04 相关技术
- ★ 05 集算器esProc
- ★ 06 应用案例

# 某保险公司-库外存储过程



**⚠ 尽量用单源，万不得已多源用JAVA硬编码**

**+ 使Vertica支持存储过程，方便跨源计算**



### 用户评价

“The best use for us is to pass parameters to the Vertica database.”

“ Each cell becomes a data array that are easy to use, compare and manipulate. It is very logical and you have made it user friendly.”

### 应用效果

Vertica与MySQL等跨源混算

过程化算法实施简单，友好

BIRT数据准备简单高效

# 某大型银行-CUBE重构



⚠ 旧系统维护困难、跑批时间长、查询性能差

⊕ 并行计算、文件数据优化结构，提升性能

# 应用效果



## 用户评价

集算器-仓库版 很好解决了高并发访问、大数据量计算造成的系统响应时间过长的问题！用集算器将高频次热点数据前置，构建数据计算中间层，可以说是最佳解决方案，在很多场景下要优于价值百万的数据库产品！

## ETL时间

8小时 -> 2小时内

## 架构变化

单机 -> 分布式

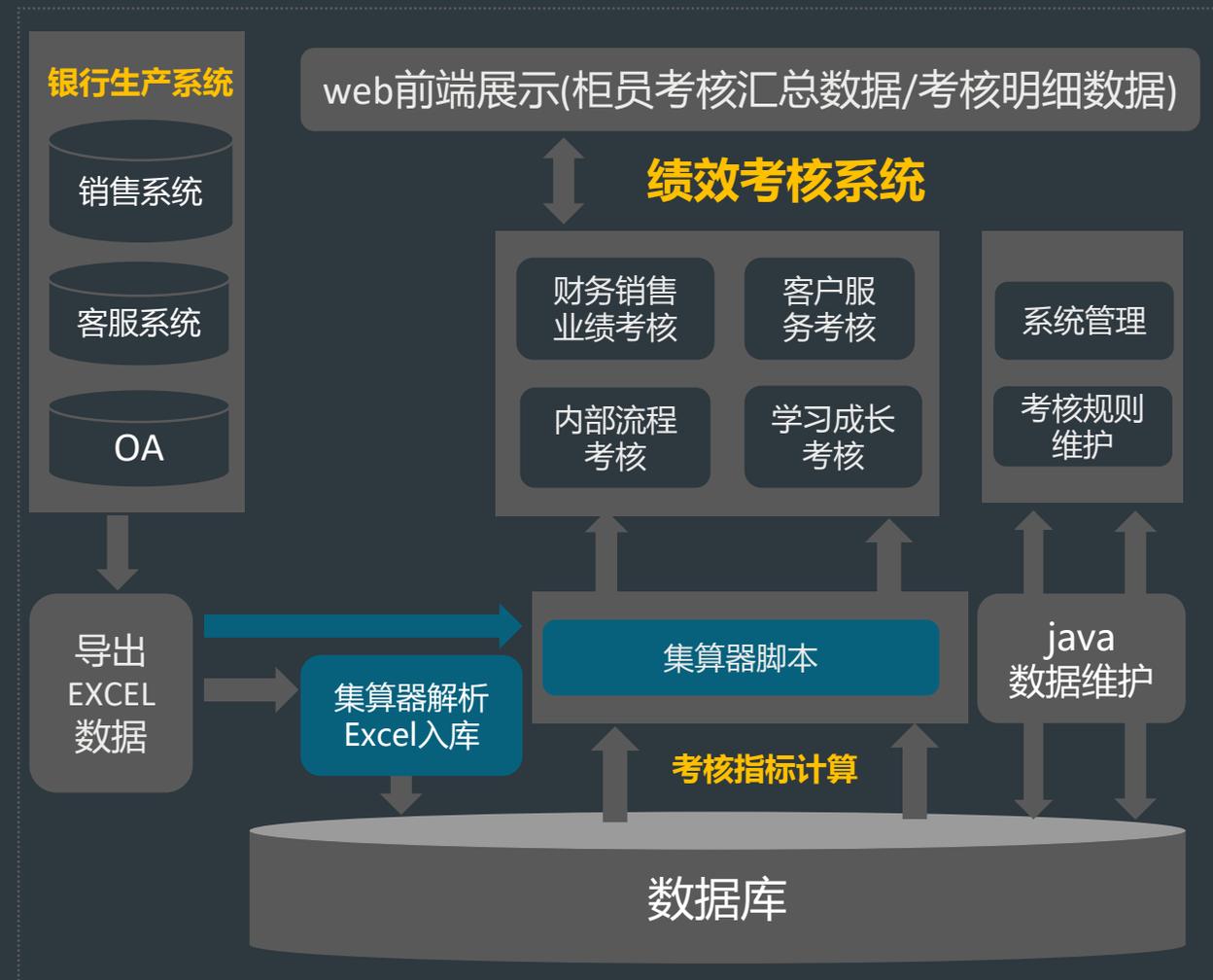
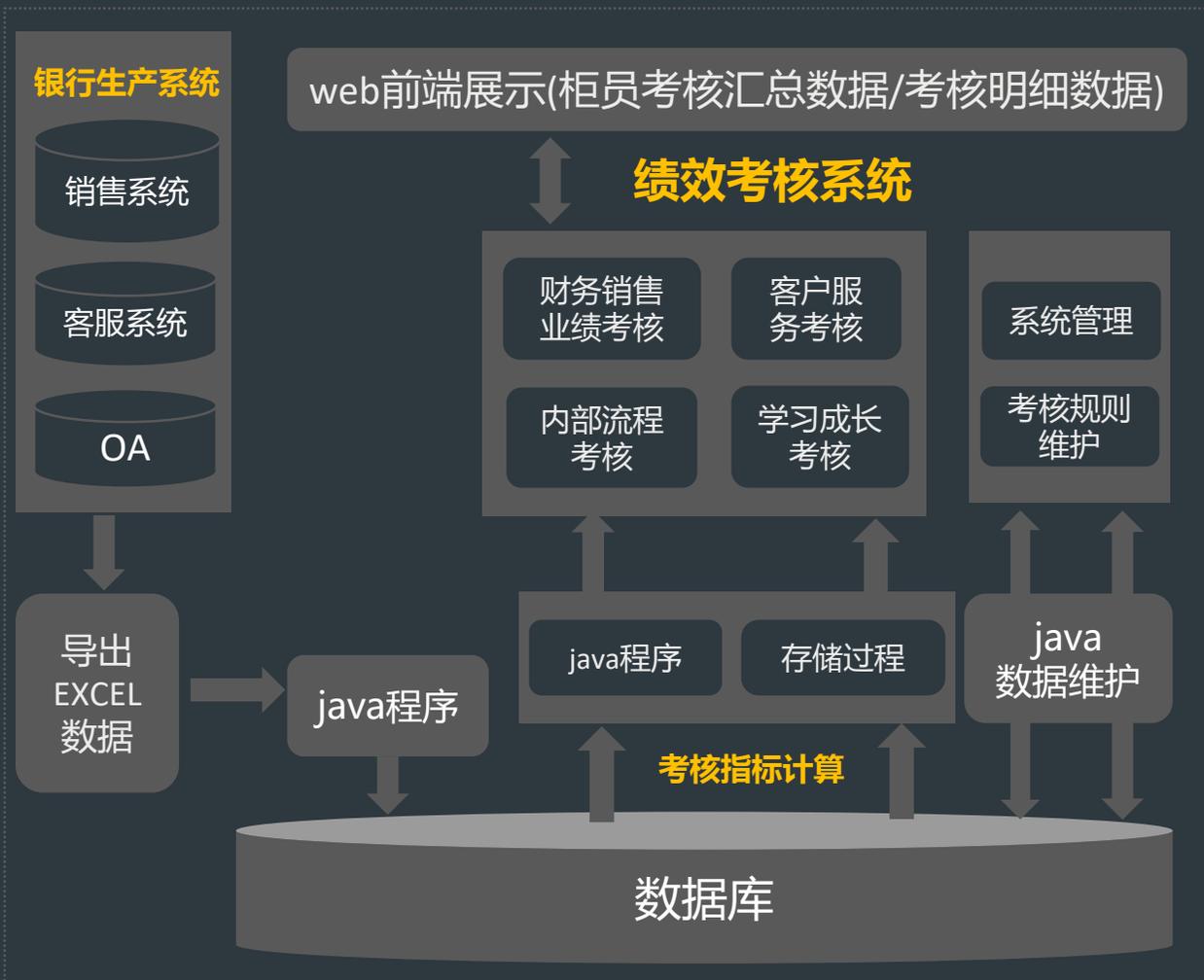
## 开发与性能

代码量：3500行->80行

性能：420秒->3秒

指标	旧方式	新方式	提升
代码量	3500行	80行	43倍
工作量	未知	7人天	--
执行性能	150-420s	1-3s	140倍
可维护性	困难	容易	质变
可优化性	困难	容易	质变

# 某国有银行-计算中间件



## 应用效果



### 降低开发成本

全部44种Excel解析由原来的30人天下降到6人天

### 提升开发效率

每种Excel解析代码量由100行变为3行

### 降低维护成本

除代码量简短易维护外；脚本热部署即修改即生效

指标	JAVA编程	集算器	提升
代码量	4400行	132行	33倍
工作量	30人天	6人天	5倍
可维护性	--	容易	质变
可优化性	--	容易	质变

# 某大型产权交易所-数据集市



新系统



老系统



新系统

老系统

⚠ 新老系统数据格式、规范不同导致无法互通

⊕ 实现系统间数据互通，统一管理，计算复用



## 应用效果

多源混算基于多个异构源同时ETL  
通过十几个函数即完成复杂清洗计算

异构源数据清洗

使用文件系统统一存储，节约了（关系）数据库的成本，且计算性能更高

文件系统存储

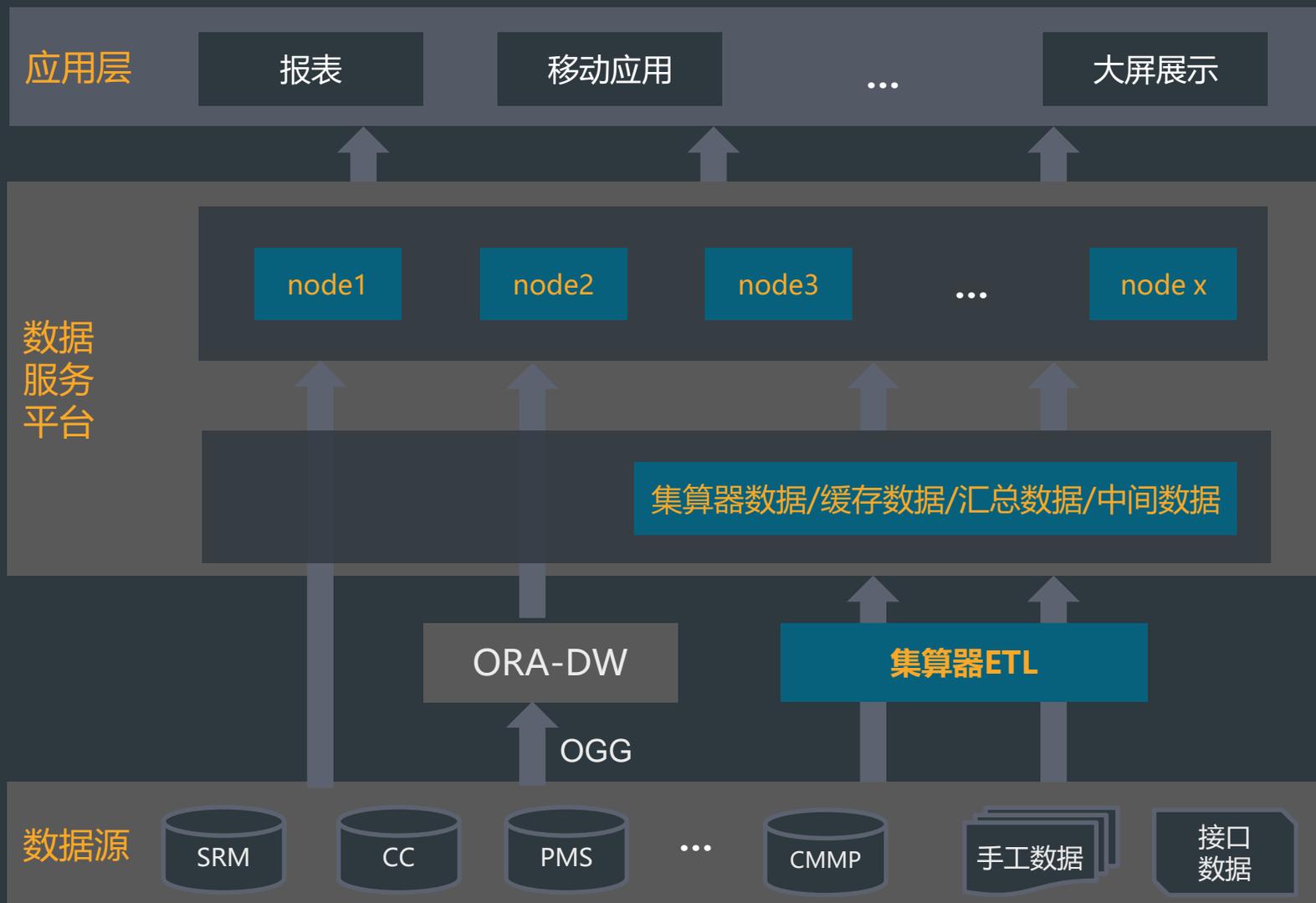
一个业务逻辑一处编码实现，避免多个应用对于同一个指标计算结果不同的问题

计算逻辑复用

数据集市中的集算器节点可以方便的横向扩展，支持数据量的不断增长

易于横向扩容

# 某航空-数据服务平台





## 应用效果

应用直接基于集算器开发，屏蔽底层数据源之间的差异，规范了数据管理

统一数据管理

基于底层异构数据源进行混合计算，无需先进行数据同步

多源混合计算

将历史数据归档到文件系统，节约了数据库成本，可直接基于文件数据分析

历史数据归档

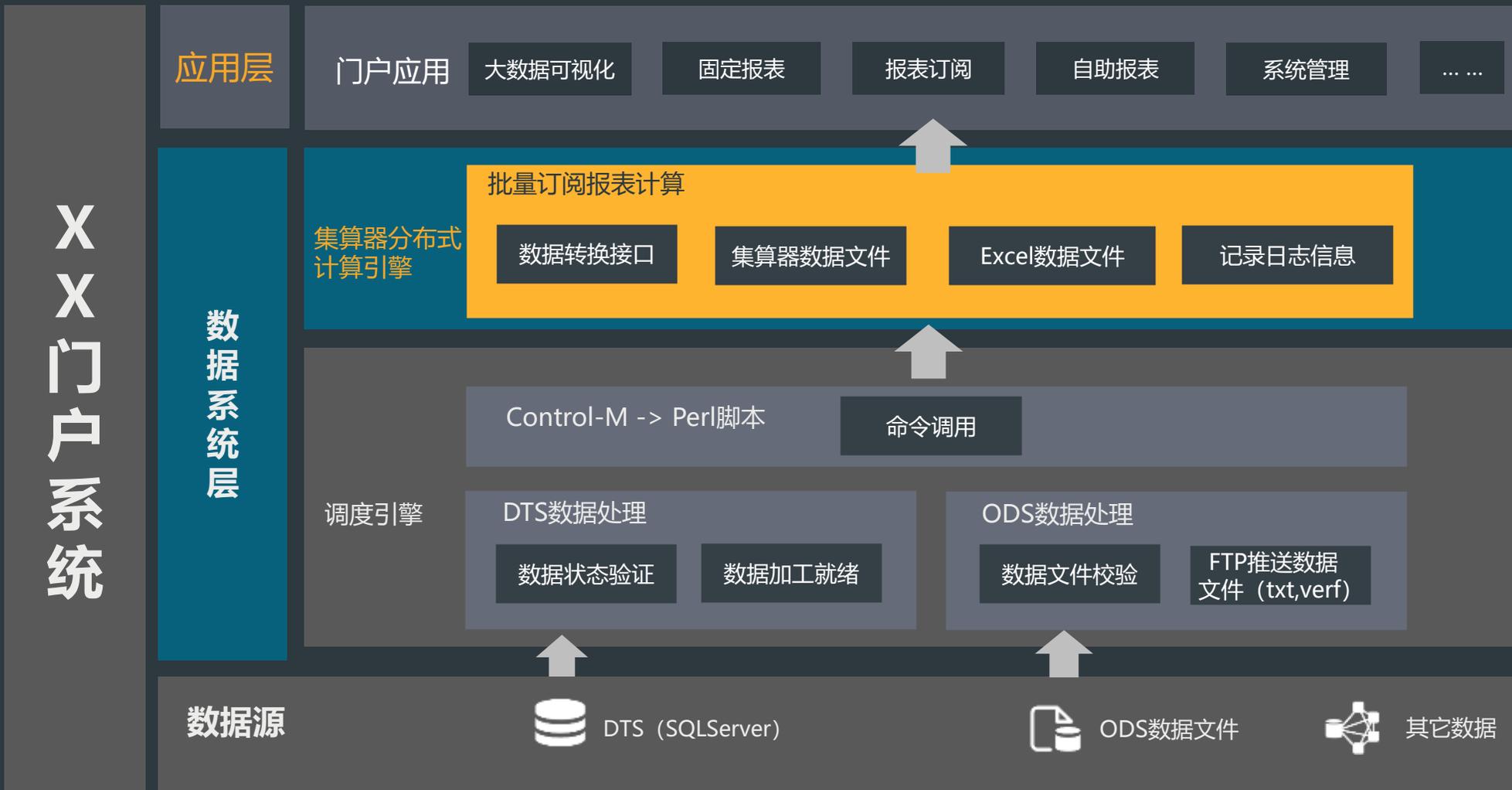
基于高效算法与并行计算机制，将数据计算性能提升了5-20倍

提升计算性能

横向扩展为未来航空公司数据的对接提供了足够的横向扩容能力

支持横向扩容

# 金融业-订阅系统





---

# THANKS

创新技术 推动应用进步

