

超大规模数据挖掘架构 及方法论

更深入地洞察
更科学地决策





议题

- 超大规模数据挖掘架构
 - ◆ 主流并行计算架构
 - ◆ 数据挖掘并行特点
 - ◆ **GDM**并行架构
- 数据分析方法论



议题

- 超大规模数据挖掘架构
 - ◆ 主流并行计算架构
 - ◆ 数据挖掘并行特点
 - ◆ **GDM**并行架构
- 数据分析方法论



设计目标

- (1) 设计一套应用程序接口，使编程者不需要面对编译器、操作系统执行包。
- (2) 允许高效通信：避免内存到内存的拷贝（memory-to-memory copying），允许overlap计算和通信，任务分解到各线程。
- (3) 支持异构环境。
- (4) 采取可靠的通信接口：编程者不用应对通信失败。
- (5) 支持多用户平台，而不需要明显的程序修改。
- (6) 线程安全。

//java版MPI框架MPJ示例代码

```
public static void main(String[] args) {  
    // 测试并行  
    long t1 = System.currentTimeMillis();  
    int n=20;  
    double sum=0;  
    MPI.Init(args); //初始化  
    int me = MPI.COMM_WORLD.Rank(); //线程编号  
    int size = MPI.COMM_WORLD.Size(); //线程数  
    for(int i=me;i<n;i+=size){  
        sum+=i;  
    }  
    MPI.Finalize(); //并行结束  
    System.out.println("process"+me+":t="+ (System.currentTimeMillis()-t1)+":sum="+sum);  
}
```

缺点：

串行代码cpu、内存
资源重复占用；



➤ MPI基本函数

MPI_INIT:

启动MPI环境

MPI_COMM_SIZE:

确定进程数

MPI_COMM_RANK:

确定自己的进程标识符

MPI_SEND:

发送一条消息

MPI_RECV:

接收一条消息

MPI_FINALIZE:

结束MPI环境



➤ 点对点通信

4 种消息 传递函数	阻塞发送	<code>MPI_Send(buffer,count,type,dest,tag,comm)</code>
	非阻塞发送	<code>MPI_Isend(buffer,count,type,dest,tag,comm,request)</code>
	阻塞接收	<code>MPI_Recv(buffer,count,type,source,tag,comm,status)</code>
	非阻塞接收	<code>MPI_Irecv(buffer,count,type,source,tag,comm,request)</code>

4种通信模式	标准通信模式(MPI_SEND)
	缓存通信模式(MPI_BSEND)
	同步通信模式(MPI_SSEND)
	就绪通信模式(MPI_RSEND)



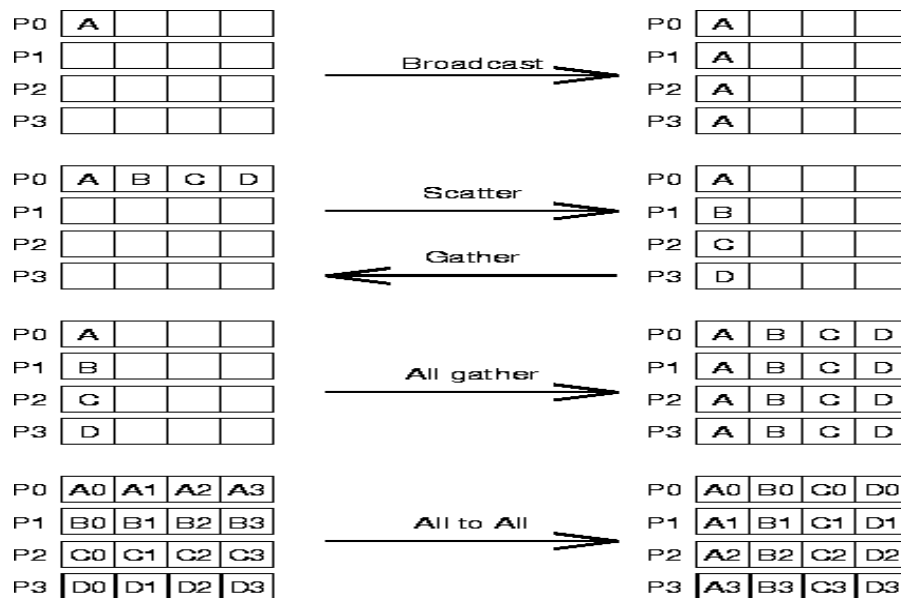
➤ 集合通信

◆ 通信:

- ◆ MPI_Bcast(广播)
- ◆ MPI_Scatter(发布)
- ◆ MPI_Gather(搜集)

◆ 同步: MPI_Barrier

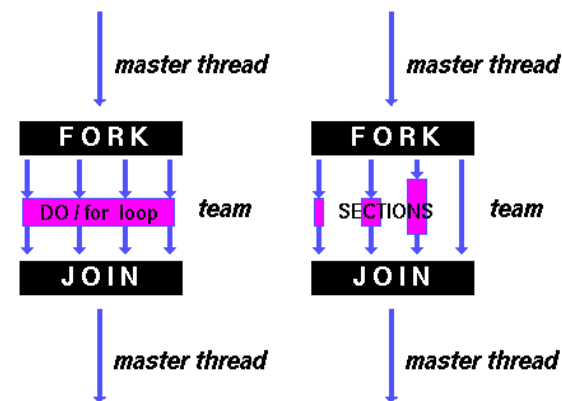
◆ 规约: MPI_Reduce





设计目标	(1) 提供一个标准的共享内存并行架构。 (2) 建立一个简单的标示符集合，使得通过3、4个标示符就可以将程序并行化。 (3) 能够同时提供粗粒度和细粒度并行。 (4) 不需要编程人员学习消息通信包和撰写底层消息通信代码。
编程及 执行流程	(1) 基于OpenMPI思想编写并行程序； (2) 利用OpenMPI编译器执行并行程序，生成多线程程序（包含线程、共享变量、子线程变量、barriers等）； (3) 在多核计算机上执行编译后的并行程序。

OpenMPI



支持for循环和sections并行

//java版OpenMPI框架jomp示例代码

```
public static void main(String[] args) throws Exception {  
    long t1 = System.currentTimeMillis();  
    int n=2000000001;  
    double sum=0;  
    //omp parallel shared(n) private(i,sum)  
    {  
        //omp for reduction(+:sum)  
        for(int i=0;i<n;i++){  
            sum+=i;  
        }  
    }  
    System.out.println("t="+((System.currentTimeMillis()-t1)+" : sum="+sum)  
}
```

缺点:

- (1) 需要预编译并行程序，流程复杂；
- (2) 编译后的并行代码可读性较差。



其它并行计算思想或平台缺点

➤ Map-Reduce (**Fork/Join**)

需要对程序进行map、reduce设计，对串行代码调整较大；由于是分布式并行，因此仅适合比较容易map、reduce设计的场景，适用算法有限。

➤ Terracotta集群平台

虚拟机层面并行，基本无需调整串行代码，但调度和负载均衡机制考虑较少。



议题

- 超大规模数据挖掘架构
 - ◆ 主流并行计算架构
 - ◆ **数据挖掘并行特点**
 - ◆ **GDM**并行架构
- 数据分析方法论



不同数据挖掘任务特点

任务类型	任务特点	数据挖掘举例	类比
分布式串行	耗时、 难以分解	决策树	
分布式并行	耗时、易分解、 不需要频繁通信、 同步性要求不高	不考虑属性之间相关性的属性重要性打分算法	银行业务办理柜台——目标：解决完当天所有客服问题。
集群并行	耗时、易分解、 需要频繁通信、 同步性要求较高	k均值	很多专家共同讨论、攻关一个难题——目标：攻关该难题。
网格实时任务	不耗时、 独立任务、 数据传输少、 计算资源消耗小	一个或多个模型的实时打分	



议题

- 超大规模数据挖掘架构
 - ◆ 主流并行计算架构
 - ◆ 数据挖掘并行特点
 - ◆ **GDM并行架构**
- 数据分析方法论



Further Insight,
Better Decisions

GDM架构分层

应用层

应用程序

基于数据挖掘的
报表

引擎监管与监控

第三方应用

开发接口层

本地应用API

WebService接口

图形API

网络协议接口

数据挖掘核心

挖掘代理

建模分析
服务

实时响应
服务

数据转换
服务

数据挖掘
算法

统计分析
算法

资料库

元数据管理

服务管理

模型管理

日志管理

调度引擎

消息
服务

任务
调度

认证
服务

集群
日志

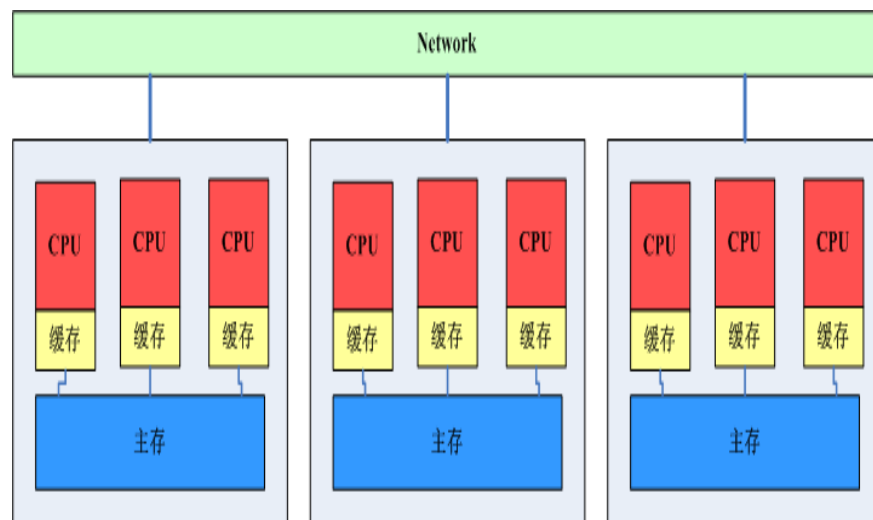
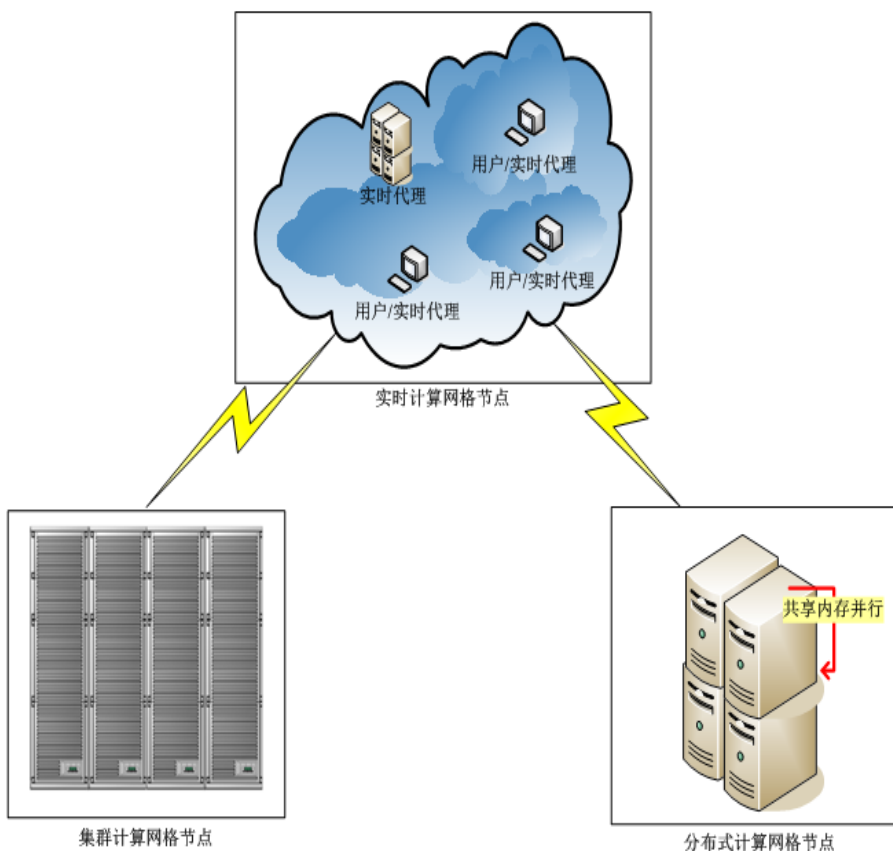
负载
均衡

模型监控
预警

基础数据层

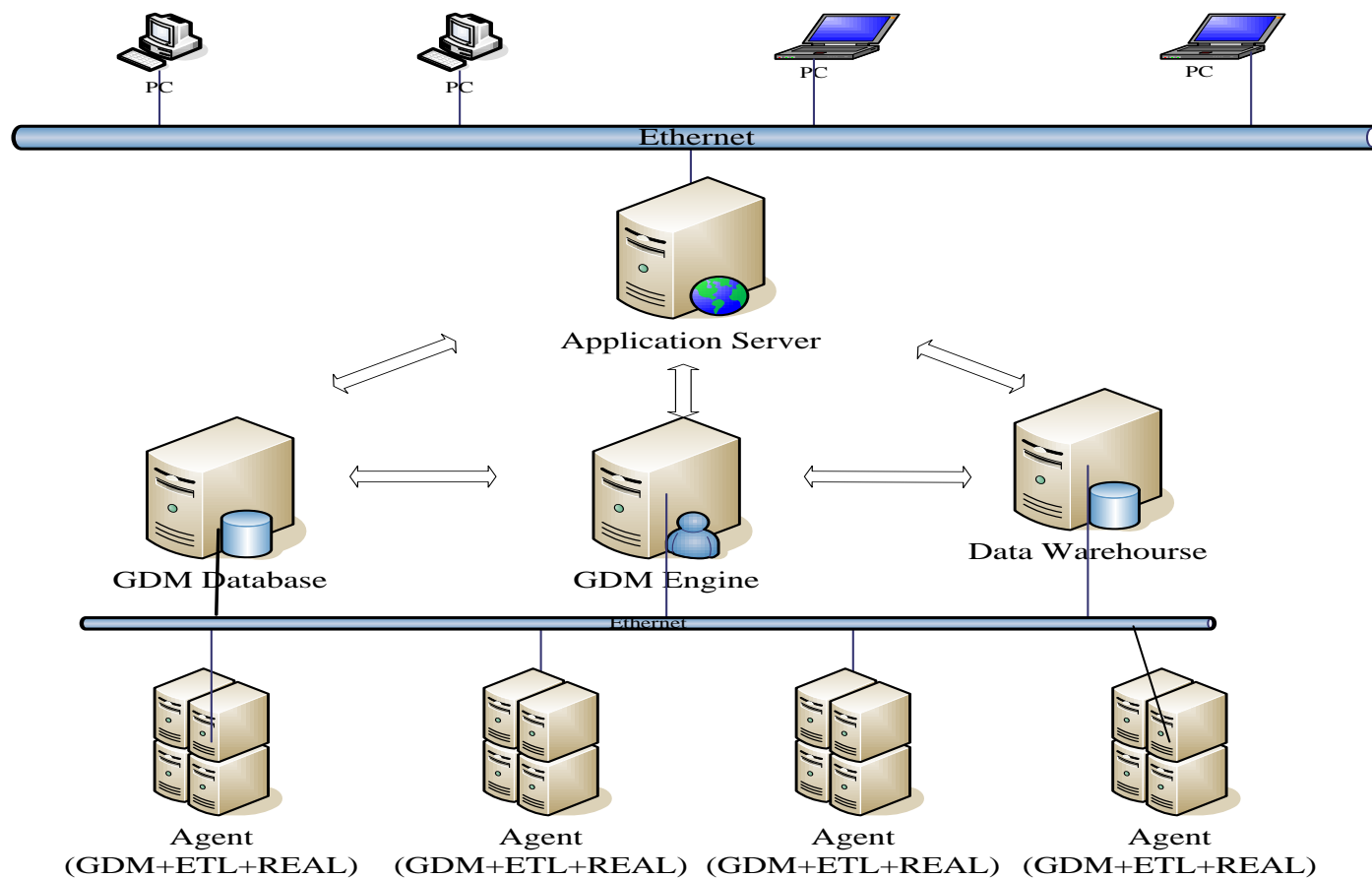
数据仓库 / 数据集市

混合并行框架



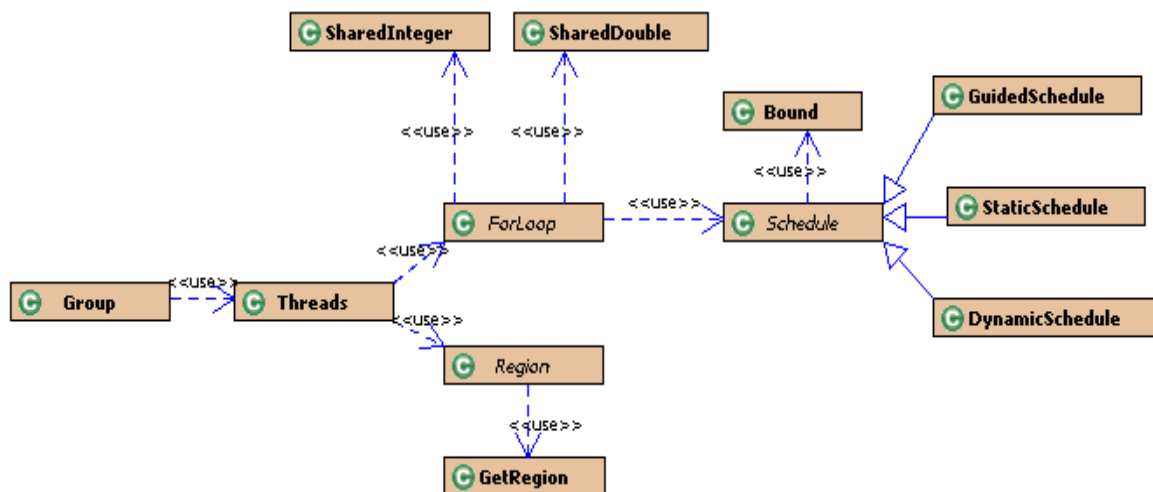


部署架构



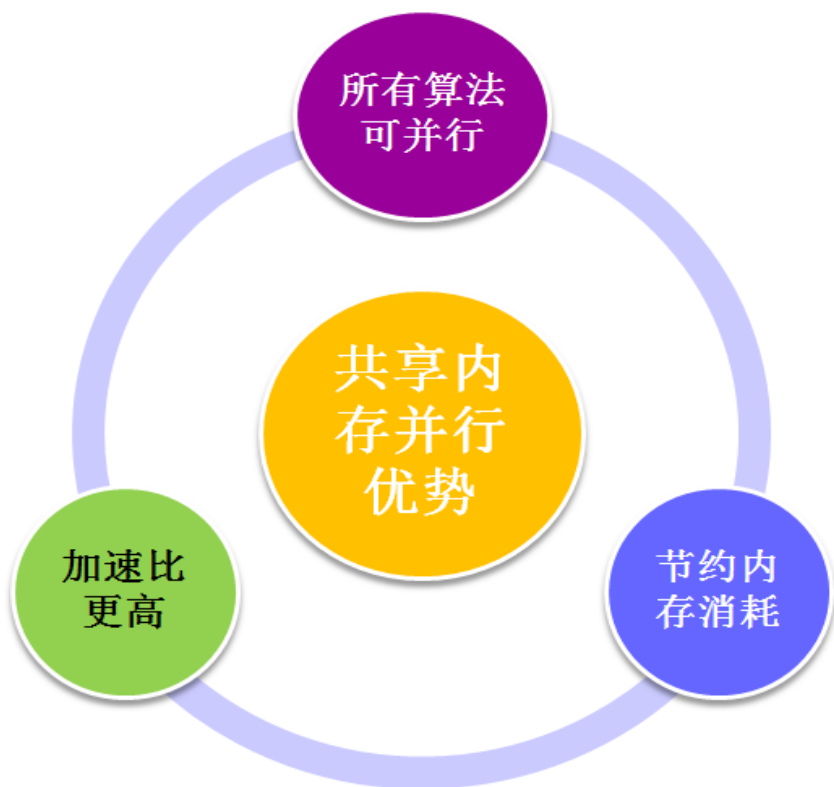


共享内存并行设计

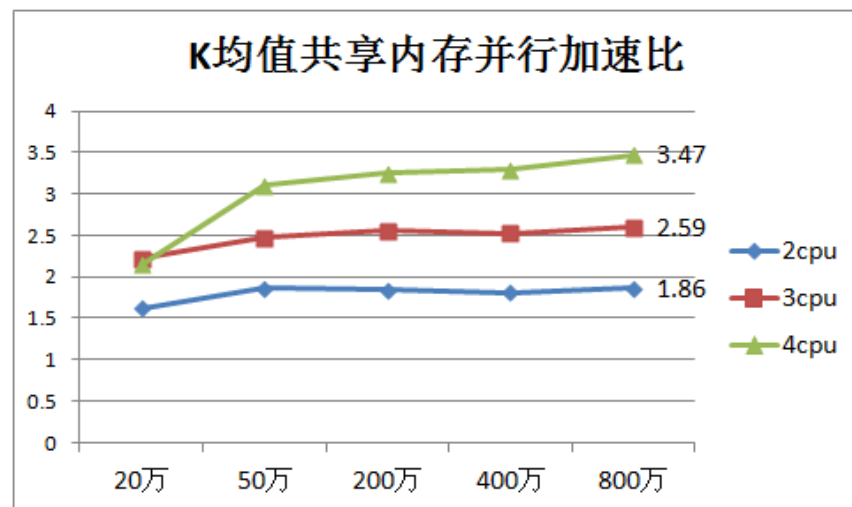


```
Group group = new Group(2)
group.execute(new ForLoop(low, up, Schedule.fixed())) {
    public void run(int start, int end) {
        此处定义线程自己的变量
        for (long i = start; i <= end; i++) {
            此处执行For循环的核心内容，与串行一致
        }
        此处将串行结果汇总到全局变量
    }
}, true);
```


共享内存 vs 分布式并行



k均值并行内存消耗 (M)			
	共享内存	分布式并行	内存节省
数据加载	634	400	
		445	
建模增量	25	23	
		23	
峰值	659	891	35.20%





任务监管及调度

任务信息

☐ 自动刷新 秒刷新

任务名称	算法	优先级	前置任务	触发类型	开始执行时间	执行/排队时间(秒)
任务类型: 挖掘任务 (3项)						
产品交叉销售...	购物篮分析	0		普通触发		12
偷漏税金额预测	支撑向量机回归	0		普通触发		33
客户流失分析	决策树分类	0		普通触发		74

任务调度

超时取消分钟数 设置超时取消时间 (0表示不做超时限制)

触发类型 ☐ 未触发 ☒ 普通触发 ☐ 强制触发

☒ 设置优先级 优先级 (-128 ~ +127)

☐ 定时执行

☐ 仅执行一次 ☐ 每天执行一次 ☐ 每周执行一次

☐ 每月执行一次 ☐ 每季度执行一次 ☐ 每年执行一次

☐ 天执行一次

☐ 关联任务 当前无前置任务

任务名称	算法	用户	任务类型
任务类型: 挖掘任务 (2项)			
产品交叉销售分析	购物篮分析	admin	挖掘任务
偷漏税金额预测	支撑向量机回归	admin	挖掘任务



议题

- 超大规模数据挖掘架构
- **数据分析方法论**
 - ◆ 主流数据挖掘方法论
 - ◆ **GDM**方法论



议题

- 超大规模数据挖掘架构
- 数据分析方法论
 - ◆ 主流数据挖掘方法论
 - ◆ GDM方法论



➤ 主流数据挖掘方法论

- ◆ SPSS的5A(Assess-Access-Analyze-Act-Automate):
强调数据挖掘工具应具有的功能和能力
- ◆ SAS的SEMMA (Sample-Explore-Modify-Model-Assess):
强调基于SAS的分析步骤
- ◆ CRISP-DM(业务理解、数据理解、数据准备、模型建立、模型评估、应用部署): 强调方法论, 独立于挖掘工具

➤ GDM方法论

- 类似CRISP-DM, 强调闭环的方法论
- 增加模型的监控, 以及监控不达标时模型的改进;
- 强调模型评估不理想后, 需要采取调整业务目标、进一步进行数据处理、重新选择建模算法、重新进行算法参数调整4种策略以改进模型;



GDM方法论

6西格玛理论 { 设计管理DMADV:
 定义、评估、分析、设计、确认
 改进管理DMAIC:
 定义、评估、分析、改进、控制

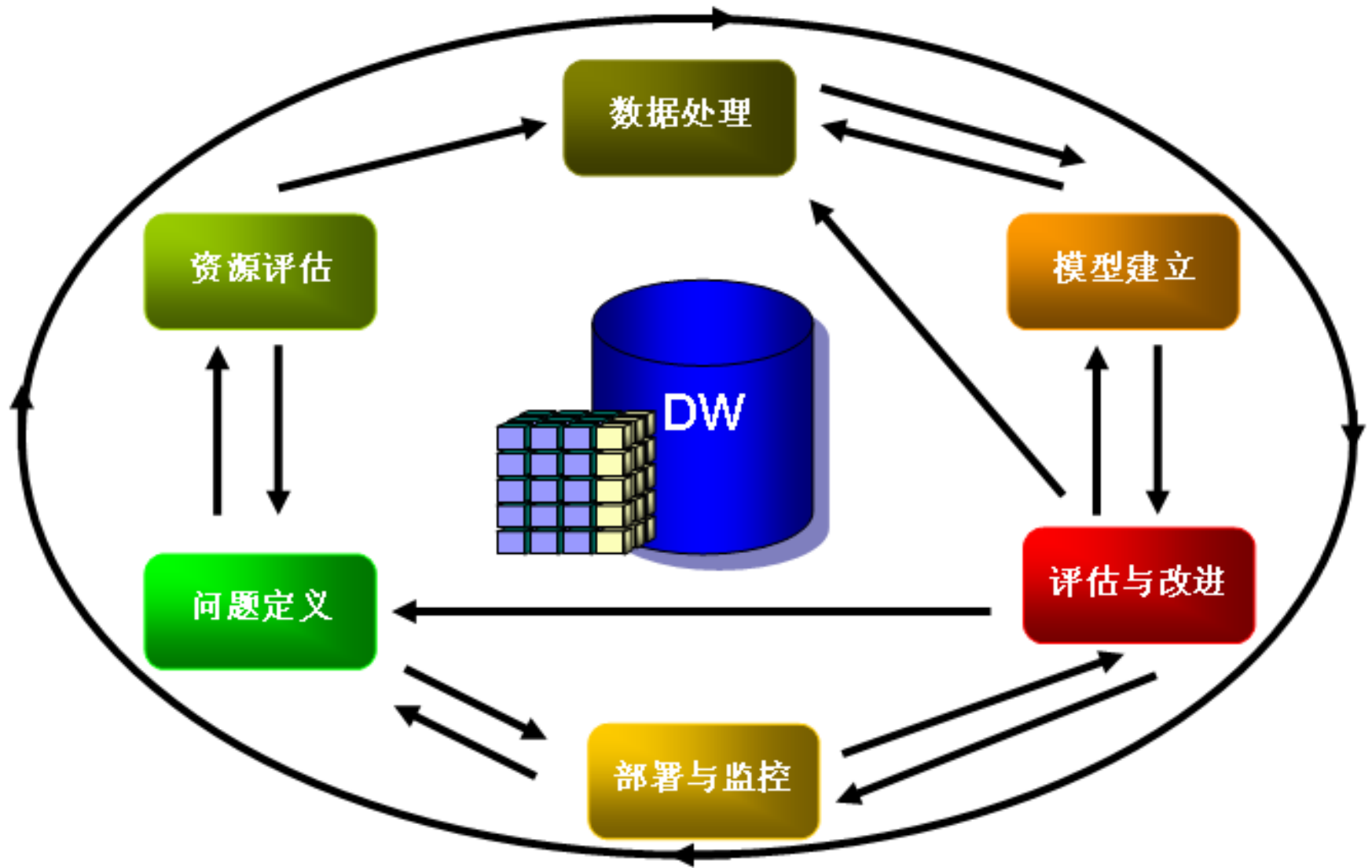


DMADIC: 定义、评估、分析、设计、改进、控制



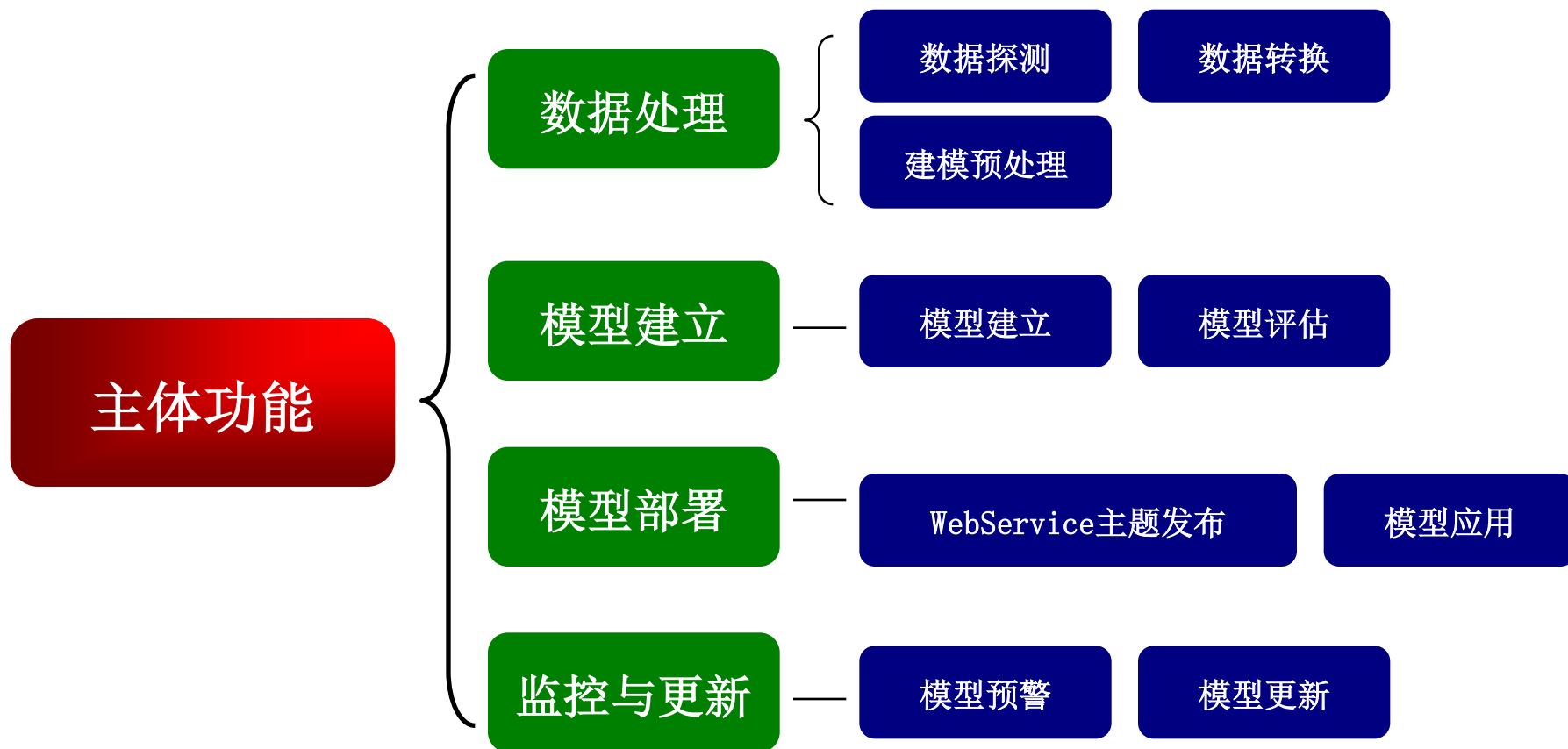
GDM数据挖掘流程:

问题定义、资源评估、数据处理、模型建立、
评估与改进、部署与监控



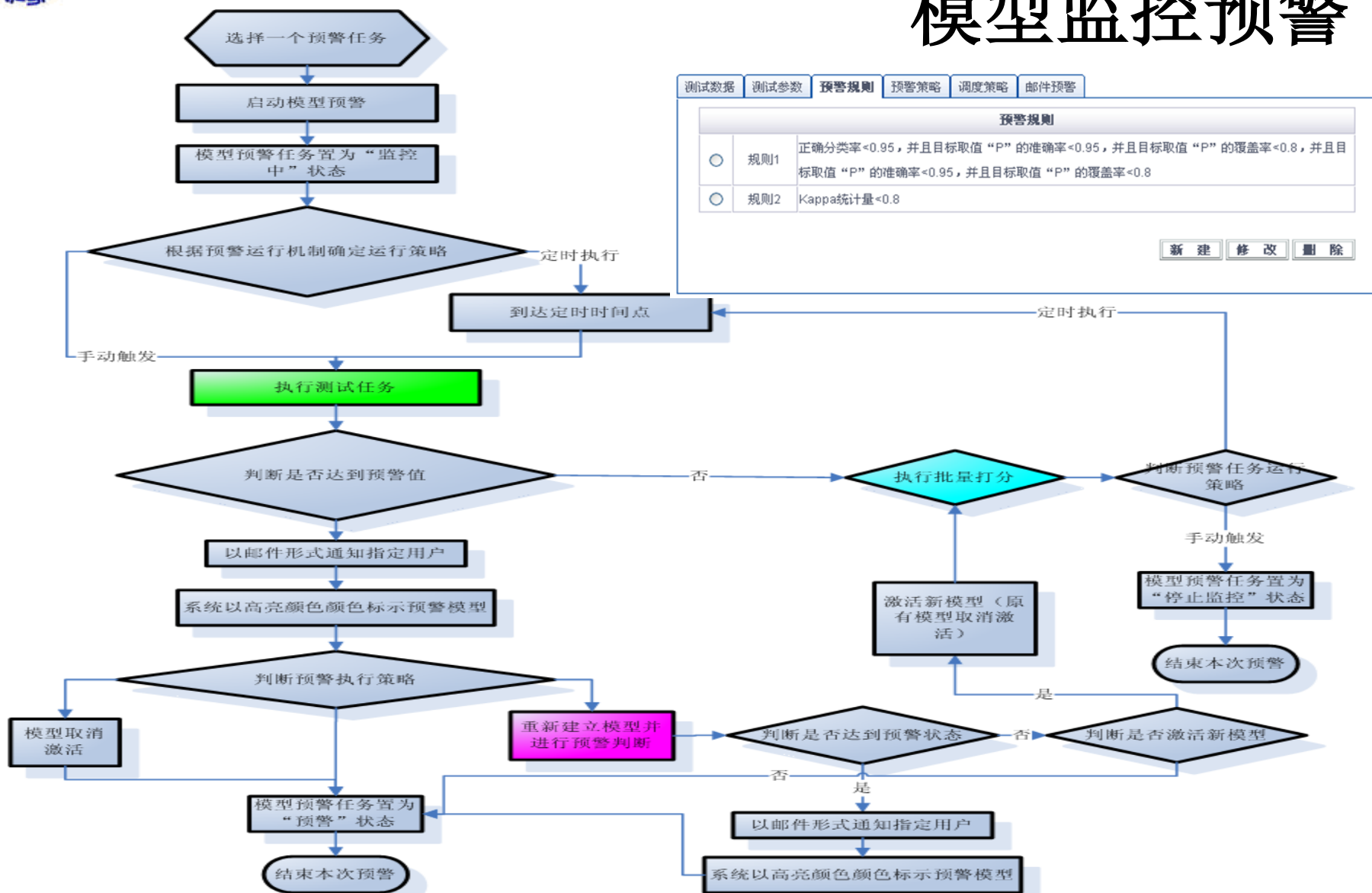


闭环流程对应系统主体功能





模型监控预警





Further Insight,
Better Decisions



Thank you

天津天才博通科技有限公司

电话: +86-22-60615379

传真: +86-22-58815089

网址: <http://www.geni-sage.com>

电子邮件: info@geni-sage.com



Further Insight,
Better Decisions