

# 隐私计算新思路:可 信密态计算

潘无穷 蚂蚁科技集团股份有限公司 高级专家



# 目录 CONTENT

1背景 哪些客观事实促使TECC的提出

1 TECC实现现状 介绍我们团队现有的实现 情况

02 TECC技术路线
TECC的主要性质是什么
样的

04 总结和展望 对之前讲过的主要内容进行总结







# ○1 背景

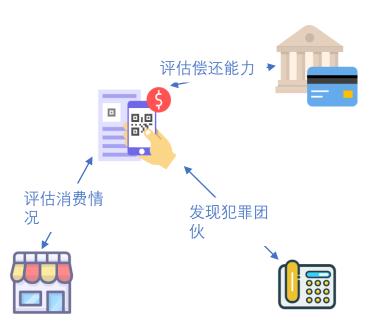
哪些客观事实促使TECC的提出





## 数据流通是必然的

• 同行业 • 跨行业 • 稀缺数据

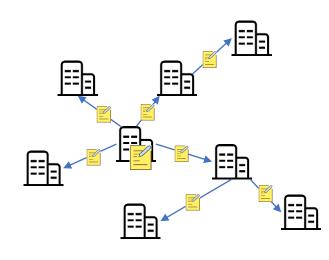


### 密态流通是主要形式

• 安全

合规

• 商业



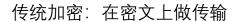
明文传播导致泛滥

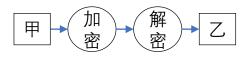






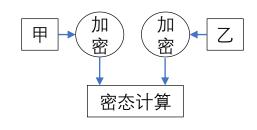
## 密态计算的难度远远超过传统密码算法





解密

### 隐私计算: 在密文上做计算



机器学习、数据分析

除、log、e^x、sinx、」;地址访问、查询、排序、联合

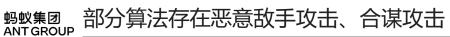
加、乘; 异或、与; 比较、移位、选择

(类型转化)

- 不是天然支持所有算子 支持的耗时不一致 底层差异导致上层需重新设计







恶意敌手: 攻击者不遵守协议。部分算法 假设不会出现敌手。



会不会出现恶意敌手?

答: 大概率会的, 攻击者没有道理去遵守 协议。

**合谋攻击:** 多个攻击者合作。部分算法假 设不会出现合谋攻击。



会不会出现合谋攻击?

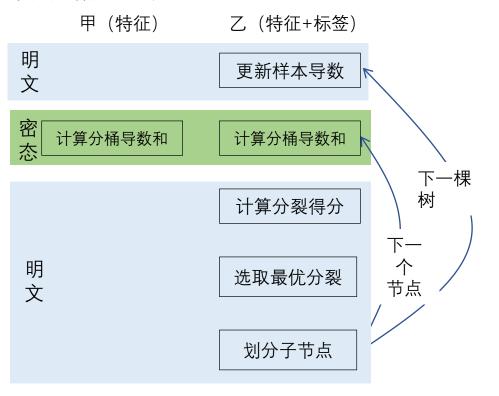
答: 在数据利益足够大的时候会。





## 部分算法存在信息熵泄露

#### 某著名的隐私XGB算法:



信息熵泄露:原始信息的运算结果被泄

露,导致原始信息的不确定性减少。

信息熵泄露会不会带来安全问题?

答: 视规模而定

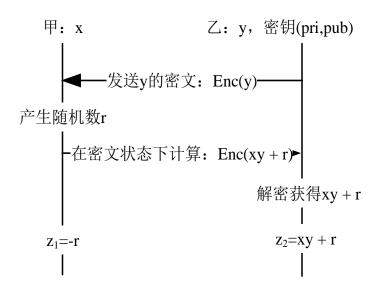
- ① 量小,风险可控。
- ② 量大,大概率存在有效攻击形式。
- ③ 泄露量会累加,长期可能很大







### 一个抵御合谋攻击的密态乘法: $z_1+z_2=xy$



#### 密态耗时分析:

• 加解密: 1ms级

• 网络往返: 10ms级

• 传输耗时: 100us级(按1000比特、10mbps 网估算)

#### 明文耗时:

• 一个CPU时钟周期, 大概0.3ns

耗时膨胀5-7个数量级,少量场景适用,不适合大规模的密态数据中心。









#### 侧信道攻击

• SGAxe: CVE-2020-0549

#### 内存安全、开放的动态反序列化(ODD)等

CVE-2020-25459



#### 分支预测类攻击

Specture: CVE-2017-5753、CVE-2017-5715、CVE-2017-5754、CVE-2018-3640、CVE-2018-3639、CVE-2018-3693



Plundervolt: CVE-2019-11157

#### 微体系结构攻击

LVI: CVE-2020-0551

CrossTalk: CVE-2020-0543

ZombieLoad: CVE-2019-11135、CVE-2018-12130

• Fallout: CVE-2018-12126

RIDL: CVE-2018-12127

• Lazy FP state restore: CVE-2018-3665









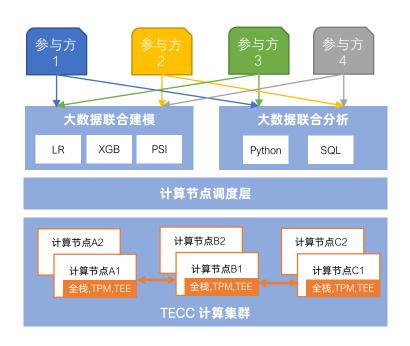
# TECC技术路线

TECC的主要性质是什么样的





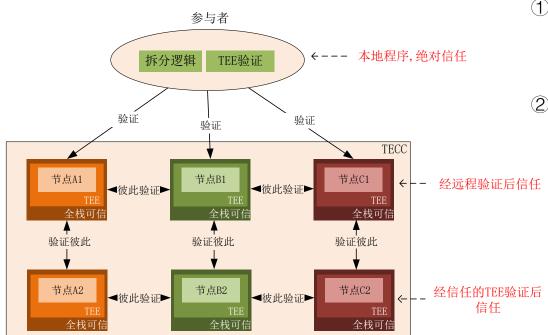
TECC通过在多个高速互联的可信执行环境中运行密码协议,将两者有机地结合在一起,安全性 可抵御现实攻击,成本低于一个量级,性能和稳定性接近明文。



#### 主要原理:

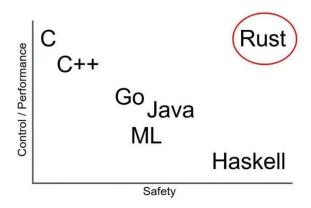
- (1) 参与方将数据密态拆分,将每个分量传递 给不同分区的可信计算节点。
- ② 每个可信计算节点只有分片数据,多个TEE 分区通过密码协议完成目标计算。
- ③ 可信计算节点受TEE、TPM、全栈可信保护. 运营者无法窥探。
- ④ 密码协议的同一个角色由一个TEE分区集群 承担,可以进行并行化加速。





- ① 参与者通过TEE远程认证技术确认 TECC节点行为如预期。
- ② 全栈可信、TEE、密态分片形成三层 纵深防御,既防黑客也防运营者。
  - 全栈可信阻断攻击TEE的前提条 件。
  - 密态(分片)形式消除TEE的大部分安全隐患。
  - TEE可防御恶意敌手攻击、合谋 攻击。





TECC的核心代码是Rust语言。采用Rust编程语言需要一些额外的开发成本,包括注明变量的所属关系及所属关系的转移等。

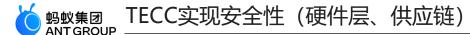
可以避免变量被非预期的代码访问、以及因为内存越界或多线程冲突导致的安全问题。



对于生态中的非Rust代码,使用形式化的方法进行验证,能够确保特定的安全问题不会出现。目前TECC的实现已经验证了内存安全问题。







TECC抵消侧信道攻击: 分片数据不作为地址和判

断条件

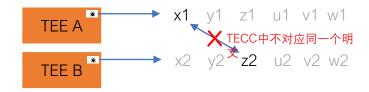


TECC抵消分支预测攻击: 输入数据不会作为 判断条件



TECC缓解微体系采样结构攻击: 多个TEE泄

露的分片数据不对应同一个明文



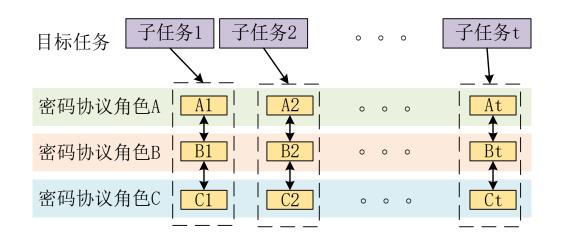
**TECC缓解供应链攻击:** 有隐患的TEE放到同一个分区,全部沦陷无安全问题。





# 蚂蚁集团 TECC性能可接近明文

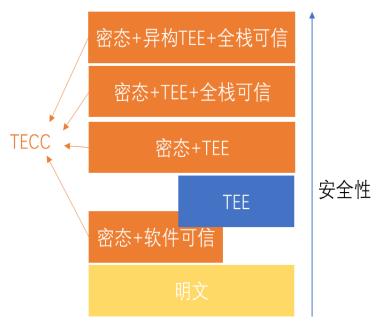
- 1、TECC对密码协议的需求仅为"密态数据",可采用轻量级的密码协议。
- 2、内网带宽高达25gbps以上。
- 3、通过并行化再提升1-2数量级。

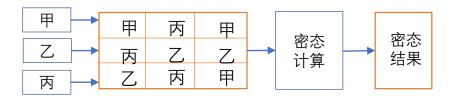






## 优点一: 多种安全和成本选择





#### 优点二:

- 任意参与方数量、不同数据分割形式, 代码相同
- 相同逻辑的多种情形,代码相同
  - 比如PIR、密态数据库

缺点一: 需要将逻辑密态化。通过提供通用接口 兼容现有生态,可缓解该缺点。



## 成本:







设备:

膨胀1个量级,性能可接近明文

网络:

无额外公网成本

人力:

接入、运维、部署成本低

稳定性:无公网交互,稳定性高。





# 03 TECC实现现状

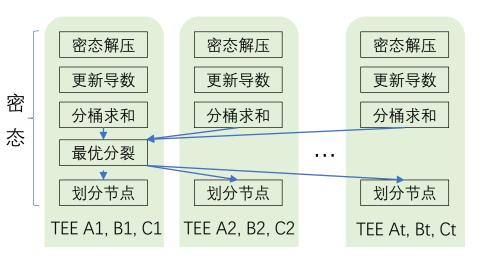
介绍我们团队现有的实现情况





#### TECC XGBoost 隐私机器学习训练:

- 全程密态运算、大运算全部分布式
- 密态压缩传输、传输均衡技术
- 有效位精控、多版本比较



#### 耗时情况:

样本数	环境参数	机器学习参数	耗时
80w		30棵/4层、分桶	2.2分钟
1000w	容器12台	数13、特征数 84和133	16.2分钟

## 机器学习效果:

指标		明文训练 30/4/13	TECC训练 30/4/13	TECC训练 50/4/13	
AUC		0.851	0.843	0.851	
千一	召回率	0.131	0.109	0.123	
打扰	准确率	0.508	0.462	0.493	
	召回率	0.334	0.316	0.330	
	准确率	0.208	0.199	0.206	







## 用户自定义Python代码

#### TECC Pandas接口层

表操作 表提取、表拼接、选择、 排序、Join、分组、分 组后聚合

基础运算 +,-,\*,/, =, +=, -=, \*=, /=, >, <, >=, <=, ==, !=

统计运算 求和、平均、方差、最 大最小值、最大最小值 位置、分位数

数学运算 Reciprocal, sqrt,log2,exp, sin, cos, tanh, sigmoid

### 密态数据结构算法

#### 基础算法

#### TECC 密态数据分析:

- TECC Pandas原生接口、 Rust安全编程语言
- Encrypt in & Encrypt out、非交互式
  - -> 保证密态分析可以连续进行
- O(n)的乱序操作
  - -> 保证连续密态分析不会累加(或产生)

#### 泄露量

排序耗时情况:

规模	环境	乱序	快排	重建	总时间 (分钟)
1000万、200列	• • •		0.16	0.15	0.47
5000万、200列	128G容 器6台	0.72	0.83	0.71	2.33









04

# 总结与展望

对之前讲过的主要内容进行总结



# 蚂蚁集团 TECC将与计算生态进行深度融合

不限参与 方数量

提供者1

提供者2

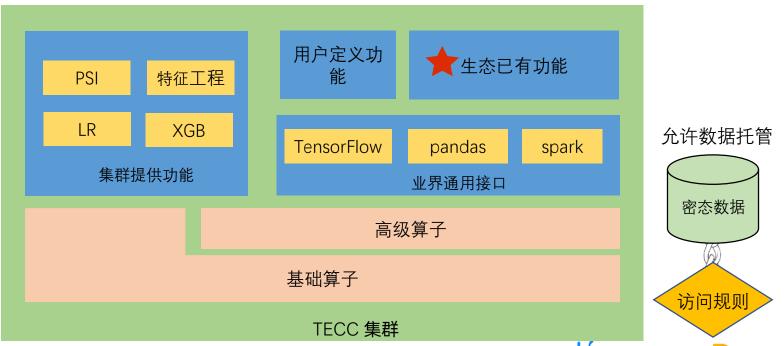
提供者3

使用者1 . . .

使用者2

不限数据形式

全密态功能









- TECC提供了非常优异的综合能力:
  - 安全: 三层防御, Rust, 抵消硬件漏洞
  - 性能: 轻量级密码、内网、并行化
  - 适用性: 多种成本选择、通用算法
  - 成本: 一个量级以内
  - 稳定性: 内网

1小时处理亿级样本隐私机器学习、10分钟处理亿级行数密态数据分析。



# 非常感谢您的观看



