Supporting Multiple Privacy Patterns in Fidelius

范学鹏

- ① 设计目标
- ② 隐私计算模型(Computing Model)
- ③ Fidelius 的基础
- 4 隐私计算模式 (Patterns)
- 5 隐私计算模式举例
- 6 其他
- 7 Q & A

设计目标

背景

客户对于隐私计算的需求、场景已经远超最初的"数据不出域"这一简单场景,为了满足这些客户的需求,我们需要对各种数据合作方式进行支持,这给 Fidelius 提出了新的挑战,我们希望能尽可能的在 Fidelius 中支持这些场景,减少系统开发及维护成本。

设计目标

在不同的场景需求之外,我们希望满足:

- 能够支持不同的 TEE 环境, 而不仅仅是 Intel SGX;
- ② 对新的场景扩展友好;
- ③ 尽可能复用已有的模块。

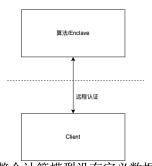
我们不讨论..

Fidelius 是隐私计算中间件,Fidelius 之上的算法、周围的工具、与智能合约的交互、以及智能合约的算法不在本文的讨论范围。

范学鹏 YeeZTech 3/

- 1 设计目标
- ② 隐私计算模型(Computing Model)
- ③ Fidelius 的基础
- 4 隐私计算模式 (Patterns)
- 5 隐私计算模式举例
- 6 其他
- 7 Q & A

基于 TEE 的隐私计算模型



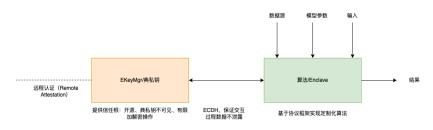
- Client 将算法/Enclave 发送给 Server (云计 算环境下, Server 是可以作恶的);
- Client 对算法/Enclave 进行远程认证,保证算法/Enclave 被正确启动;
- 然后给定输入数据、运行算法、得到结果。

整个计算模型没有定义数据源、模型参数等问题,仅能保证计算过程及输入参数是符合预期的,且计算过程、输入参数、计算结果不会泄露给宿主机。

Fidelius 隐私计算模型

Fidelius 的计算模型 "基于但有别于"传统的基于 TEE 的隐私计算模型,也不同于联邦学习或多方安全计算。

- 在输入参数之外,还需要考虑数据源、模型参数的问题;
- ② 需要考虑多种计算方式,即多种隐私计算模式。
- ◎ 考虑到多硬件平台的支持,不应该过多的依赖远程认证。



Fidelius 隐私计算模型仅在初始化阶段依赖远程认证,通过远程认证建立信任根后,在计算过程中,不再依赖于远程认证。这一方面简化了部署要求,另一方面降低了交互成本。

- 1 设计目标
- ② 隐私计算模型(Computing Model)
- 3 Fidelius 的基础
- 4 隐私计算模式 (Patterns)
- 5 隐私计算模式举例
- 6 其他
- 7 Q & A

7/32

典钥

典钥的特点

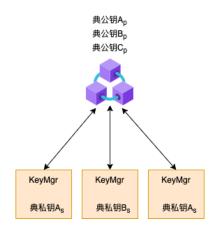
- 仅在当地节点、当前用户的当前 EKeyMgr 中可见;
- 仅能用做非常有限(限定前缀)的解密,不能用做任意目的的解密。



- 在 Enclave 内生成典钥,并将典私钥密封 (seal) 到本地;
- 将典公钥及密码报告(report)发送给典枢 的验证服务进行验证,验证成功后,对典 公钥进行签名;
- 上传典公钥及签名到区块链,完成典公钥的发布。

典钥

典钥一般表示, 如下图所示



符号表示

我们约定公钥密码体系使用的符号如下:

- 加密: encrypt(P, m, label),表示使用公钥 P,对消息 m 进行加密,返回加密数据 c; label 做为认证码,取值范围为 {crypto_prefix_arbitrary,crypto_prefix_forward}。
- 解密: decrypt(S, c, label),表示使用私钥 S,对消息 c 进行解密,返回解密 数据 m; 注意,label 的值必须与加密时提供的值一致,否则返回错误。
- 签名: sign(S, m),表示使用私钥 S 对消息 m 进行签名,返回签名 sig。
- 验签: verify(P, m, sig), 表示使用公钥 P 对消息 m 验证签名是否为 sig, 返回 true 或者 false。

对于可信执行环境(节点)i,其生成的典钥对记为 $\{S_d^i,P_d^i\}$,其中 S_d^i 为私钥, P_d^i 为公钥。可信执行环境对外提供了受限的加密、解密功能,即其中 label 的取值只能为 crypto_prefix_arbitrary。

枢钥

枢钥的特点

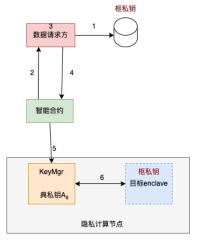
- 在本地环境生成,可以是硬件设备、浏览器等环境;
- 在 Fidelius 中,提供了 yterminus 命令行工具,也提供了 JavaScript, Python 的封装;
- 枢钥的使用应该是一次性的,不应该重复使用。

我们把枢钥对记为 $\{S_s^i,P_s^i\}$,其中 S_s^i 为私钥, P_s^i 为公钥。枢钥的加密、解密功能不受限。

范学鹏 YeeZTech 11/3

枢钥转发

目标: 隐私计算节点的目标 enclave 内获取枢私钥,并且保证该枢私钥不会泄露。



- 在本地生成枢钥,注意,枢钥不一定在 TEE 内生成,可以使用 Javascript、Python 等生成;
- 2 从智能合约(区块链)中获取典公钥;
- 使用典公钥加密枢私钥;
- 将加密之后的枢私钥及签名提交到区块链上;
- 隐私计算节点从区块链上获取加密的枢私钥及签名;
- 将枢私钥转发给目标 enclave。

注意: 3 中加密时的 label 为 crypto_prefix_forward, 由前文可知, 典钥 不能解密并暴露枢私钥给不可信环境。

5. EkeyMgr::forward_private_key

首先,在不可信环境下调用 forward_private_key。

代码来源keymgr/default/enclave/ekeymgr.cpp

6.1 目标

enclave::request_private_key_for_public_key

目标 enclave 主动请求枢公钥对应的枢私钥。

代码来源core/ypc_t/analyzer/interface/keymgr_interface.h

注意,其中 m_keymgr_session->send_request_and_recv(request_msg)请求会间接调用后续的 handle_pkg 方法,获得请求的内容。

6.2 EKeyMgr::handle_pkg

EKeyMgr 接收请求,并查找枢公钥对应的枢私钥。

代码来源keymgr/default/enclave/ekeymgr.cpp

查找结果会经过加密传输给目标 enclave,从而使得目标 enclave 获得对应的枢 私钥。

许可 (Allowance)

许可是指在给定输入参数下,允许给定算法使用给定模型参数或给定数据源进 行计算的密码学证明,按照用途分为模型参数许可以及数据源许可。

许可做为输入的一部分,由模型提供方或数据源提供方提供给算法。算法在开始执行实际的计算任务前,会对许可进行验证。当许可验证通过后,才会执行 实际的计算任务。

一个许可的结构如下:

 $\{Sig, DHash, PKey\}$

其中, Sig 是一个签名, DHash 是模型参数或者数据源的 Hash, PKey 是许可提供方的公钥, 一般是枢公钥。

许可生成

注意,此处仅提供了输入参数的 hash,并未提供输入参数本身,因此许可生成方并不能得知输入参数的具体值。

```
bytes generate_allowance(const bytes & shu_skey,
    const bytes & param_hash, const bytes & enclave_hash,
    const bytes & dian_pkey, const bytes &dhash){
    bytes data = param_hash + enclave_hash + dian_pkey + dhash;
    bytes sig = sign(shu_skey, data);
    return sig;
```

代码来源toolkit/terminus/cmd/cterminus/allowance.cpp

许可验证

注意,此处的 param_hash 及数据源的 dhash 会进行进一步的校验,因此不能伪造。

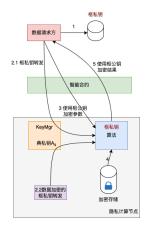
```
bool check_allowance(const bytes & param_hash, const bytes & sig, const bytes & shu_pkey, const bytes & dhash){
bytes dian_pkey, shu_skey;
request_private_key_for_public_key(shu_pkey, shu_skey, dian_pkey);
//注意: 此处enclave_hash不能伪造
bytes enclave_hash = get_current_enclave_hash();
bytes data = param_hash + enclave_hash + dian_pkey + dhash;

bool succ = verify(shu_pkey, data, sig);
return succ;
}
```

代码来源core/include/ypc_t/analyzer/interface/allowance_interface.h

经典例子:数据不出域

该模式是最为经典的模式,常见于对数据隐私或数据主权要求很高的场合。



- 数据请求方生成枢私钥;
- ② 枢私钥转发(见前文);
- 使用枢公钥加密算法参数,通过区块链转发给算法;
- 算法从本地读取数据,算法通过 EKeyMgr 获取枢私 钥,解密算法输入参数,并进行计算;
- 算法对结果使用枢公钥加密,并使用枢私钥进行签名, 结果通过区块链转发给数据请求方。

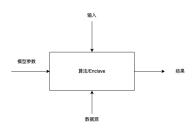
注意

在实现中,为了减少交互次数,通常步骤 2 与步骤 3 会合并为一笔交易。

- 1 设计目标
- ② 隐私计算模型(Computing Model)
- ③ Fidelius 的基础
- 4 隐私计算模式 (Patterns)
- 5 隐私计算模式举例
- 6 其他
- 7 Q & A

20 / 32

隐私计算模式的设计选择(Design Choices)



- 除了基本的密码协议(例如 secp256k1 或其他椭圆曲线)的选择外,还有诸多待选择的空间。
- 这可能仍然不完备,例如数据源可能需要支持流式数据,因此,我们几乎是在一个不能确定未来需求的情况下设计 Fidelius。

● 模型参数:

- 有模型参数、但不需要隐私保护;
- 有模型参数、需要隐私保护;
- 无模型参数;

② 输入:

- 输入参数需要加密;
- 输入参数不需要加密;

3 数据源:

- 无数据源、单数据源、多数据源;
- 数据源加密;
- 数据源在/不在本地

● 结果:

- 结果较小、直接上链;
- 结果较大、不能直接上链;
- 结果在本地直接查看,不需要加密;
- 结果加密并转发给另一个 enclave;

Fidelius 中的 algo_wrapper

template<typename Crypto, typename DataSession, typename ParserT,
typename Result, typename ModelT = void,
template <typename> class DataAllowancePolicy = ignore_data_allowance,
template <typename> class ModelAllowancePolicy = ignore_model_allowance>
class algo_warpper;

代码来源core/include/ypc_t/analyzer/algo_wrapper.h

- Crypto: 密码协议簇, 目前支持 ypc::crypto::eth_sgx_crypto, 兼容以太坊。
- DataSession: 数据源方式、支持 noinput_data_stream, raw_data_stream, sealed_data_stream, multi_data_stream。
- ParserT: 表示自定义的算法类。
- Result:表示结果的类型,支持 local_result, onchain_result, offchain_result, forward_result。
- ModelT: 表示模型的类型, 是 ff::util::ntobject<...>。
- DataAllowancePolicy,表示数据源的许可验证策略,支持 ignore_data_allowance, check_data_allowance。
- ModelAllowancePolicy,表示模型的许可验证策略,支持 ignore_model_allowance, check_model_allowance。

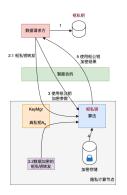
通过对上述参数的选择和组合,可以支持不同的场景。

范学鹏 YeeZTech 22 /

- 1 设计目标
- ② 隐私计算模型(Computing Model)
- ③ Fidelius 的基础
- 4 隐私计算模式 (Patterns)
- 5 隐私计算模式举例
- 6 其他
- 7 Q & A

YeeZTech

经典例子:数据不出域



加密数据托管 1-单一数据托管

数据提供方没有算力或存储,将数据托管到三方或云服务环境中,但是要求:

- 数据的隐私不能泄露, 隐私数据的存储使用加密存储;
- ❷ 数据不能未经许可使用,数据的每次使用都需要经过数据提供方授权。

该模式用于改进原有的数据托管(SaaS)方式,适用于对数据托管有需求,但 是又需要隐私保护的场景。

加密数据托管 2-多数据融合

由于计算任务的复杂性,多方数据需要放在同一个节点上进行计算,数据在加密转移到同一个服务器后,数据的使用需要经过许可。

```
ypc::algo_warpper<ypc::crypto::eth_sgx_crypto,
    ypc::multi_data_stream,
    enclave_iris_means_parser,
    ypc::onchain_result<ypc::crypto::eth_sgx_crypto>,
    void,
    ypc::check_data_allowance
> pw;
YPC_PARSER_IMPL(pw);
```

该模式下,数据的许可需要所有的数据使用方同意。

加密数据托管 3-多数据融合

数据的运营直接托管给三方,数据的使用不再需要经过许可。

ypc::algo_warpper<ypc::crypto::eth_sgx_crypto,</pre>

```
ypc::multi_data_stream,
    enclave_iris_means_parser,
    ypc::onchain_result<ypc::crypto::eth_sgx_crypto>
> pw;

YPC_PARSER_IMPL(pw);
```

注意:虽然此处数据的使用不需要经过数据提供方的许可,但是仍然需要经过数据运营方的许可,且该许可过程在区块链系统中存证,因此并不会滥用数据。

保护模型隐私

该模式适用于对模型参数的隐私保护有需求,希望对外提供模型的同时,不泄露相关的参数。

```
ypc::algo_warpper<ypc::crypto::eth_sgx_crypto,
    ypc::noinput_data_stream,
    enclave_iris_classifier,
    ypc::local_result,
    iris_model,
    ypc::ignore_data_allowance,
    ypc::check_model_allowance
> pw;
YPC_PARSER_IMPL(pw);
```

- 1 设计目标
- ② 隐私计算模型(Computing Model)
- ③ Fidelius 的基础
- 4 隐私计算模式 (Patterns)
- 5 隐私计算模式举例
- 6 其他
- 7 Q & A

29 / 32

其他

还有更多的模式需要解决:

- 联邦学习;
- ② 流式数据处理;
- **3** ..

- 1 设计目标
- ② 隐私计算模型(Computing Model)
- ③ Fidelius 的基础
- 4 隐私计算模式 (Patterns)
- 5 隐私计算模式举例
- 6 其他
- 7 Q & A

Question & Answer