隐私保护交互协议, 主要用于在两个参与方(P1 和 P2)之间进行数据匹配与计算, 同时保护双方的隐私数据不被泄露。协议通过哈希函数、模运算、同态加密等技术, 实现了"在不暴露具体数据的情况下, 计算双方共同拥有的密码对应的数值总和"的目标。

假设 P1 拥有一组密码集合,P2 拥有一组 "密码 - 数值" 对集合。双方希望在不泄露各自具体密码的前提下,找到两集合中共同存在的密码,并计算这些共同密码对应的数值总和。协议依赖以下技术保障隐私与功能:

- 1. **哈希函数**: 使用 SHA-256 对密码进行哈希, 将原始密码转换为不可逆的哈希值, 避免原始密码泄露;
- 2. **模运算与大素数**:基于大素数的模指数运算,用于"盲化"哈希值(掩盖原始哈希结果),防止对方直接识别匹配的密码;
- 3. **Paillier 同态加密**: 一种支持"加密状态下加法运算"的加密算法, 允许 P2 对数值 加密后, P1 在加密状态下对匹配的数值求和, 最终由 P2 解密得到结果(避免中间 过程数值泄露);
- 4. **随机化处理**: 通过 random.shuffle 打乱数据顺序. 进一步隐藏数据关联。

协议执行步骤

初始化阶段:

参与方 P2生成 Paillier 加密算法的公钥与私钥,并将公钥共享给参与方 P1。

第一阶段交互(P₁到 P₂):

- 1. P₁对其数据集 V 中的每个标识 v 执行哈希运算,得到 H (v)
- 2. 使用自身持有的秘密随机数 k_1 对哈希结果进行盲化处理: $v_k1 = H$ (v)^ k_1 mod p
- 3. 将所有盲化后的值随机打乱顺序,形成集合 V' 并发送给 P2

第二阶段交互 $(P_2 \to P_1)$:

- 1. P_2 接收 P_1 发送的 V' 后,使用自身秘密随机数 k_2 进行二次盲化,生成集合 $Z = \{v_k1^k_2 \mod p \mid \text{所有 } v_k1 \in V'\}$
- 2. 对自身数据集 W 中的每个标识 w 执行:

- 。 计算哈希值 H (w) 并进行盲化处理: w_k2 = H (w)^k₂ mod p
- 。 使用 P₁提供的 Paillier 公钥加密与 w 关联的风险值 t,得到 encrypted_t
- 3. 将所有 (w_k2, encrypted_t) 对与集合 Z 共同随机打乱顺序后,一并发送 给 P_1

第三阶段交互(P₁到 P₂):

- 1. P₁接收 P₂发送的数据后,对每个 w_k2 执行:
 - 。 使用自身秘密随机数 k₁计算: w_k1k2 = w_k2^k₁ mod p
 - 。 检查 w_k1k2 是否存在于集合 Z 中,若存在则判定为交集元素
- 2. 收集所有交集元素对应的 encrypted_t
- 3. 利用 Paillier 加密的加法同态特性,对收集到的 encrypted_t 进行累加运算,得到加密总和 encrypted_sum
- 4. 将 encrypted_sum 发送给 P2

最终解密阶段(P2执行):

P₂使用自身持有的 Paillier 私钥对 encrypted_sum 进行解密操作,得到交集元素对应的风险总值。

运行结果

```
■ :
C:\Users\swj\AppData\Local\Programs\Python\Python312\python.exe C:\Users\swj\project6\test.py
交集核识符的总风险值: 5
```