



# Конфиденциальные вычисления

Первая встреча рабочей группы  
31.10.2023





АНТОН  
Гуля

*Генеральный директор  
QApp*

# Программа встречи



№	Длительность	Задачи и темы	Докладчик / Модератор
1	15:00 - 15:10	Сбор участников	
2	15:10 - 15:30	Приветствие	Гугля А.П.
3	15:30 - 15:40	Технологические и бизнес-вызовы Банка ГПБ АО в которых технологии конфиденциальных вычислений могут быть ответом	Пузырникова Н.В.
4	15:40 - 16:00	Вступительное слово от представителя Ассоциации ФинТех	Григорьев М.А.
5	16:00 - 16:50	Технологии конфиденциальных вычислений	Гугля А.П. Кот М.А.
6	16:50 - 17:00	Кофе-брейк	
7	17:00 - 17:45	Дискуссия участников рабочей группы	Гугля А.П
8	17:45 - 18:00	Выводы встречи	Гугля А.П

Открытая часть

Закрывая часть

## Существующее шифрование



### Данные в покое

Защита ценных данных  
в процессе хранения



### Данные в процессе передачи

Защита данных,  
передаваемых между  
общедоступными  
или частными сетями

## Новое

Конфиденциальные вычисления



### Данные в использовании

Защита данных  
от раскрытия владельцу  
системы выполняющей  
вычисления над данными

# Кейсы применения конфиденциальных вычислений



MPC Альянс включает в себя около 60 компаний, среди которых Meta, Bosch, Acronis, Binance и др. Альянс был создан с целью расширения осведомленности, продвижения и внедрения технологий MPC в различных отраслях



Royal Bank  
of Canada

Работники банка могут брать данные о покупках от продавцов и сочетать их со своей собственной информацией о транзакциях по кредитным картам потребителей, чтобы получить полное представление о транзакциях, не нарушая конфиденциальности информации потребителей или продавцов



В 2019 году ритейлер «Магнит» и компания по управлению цифровыми лицензиями Aggregor запустили первую в России доверенную среду совместной работы с данными



Технология позволяет компаниям совместно работать с массивами данных для улучшения качества сервисов, повышения эффективности бизнеса и решения других задач



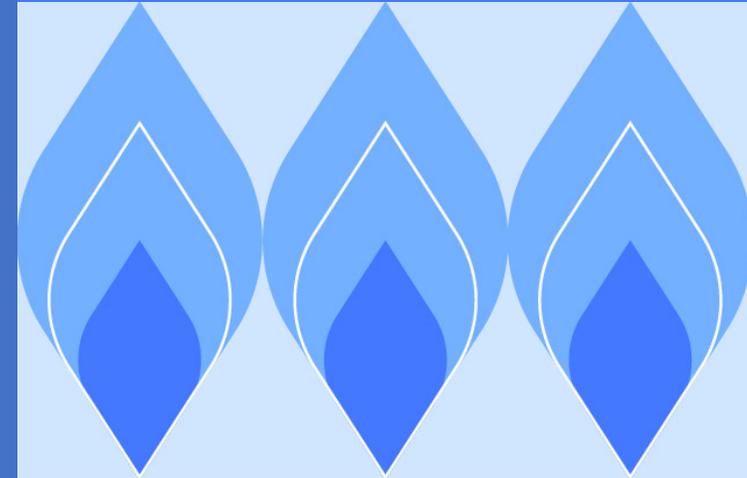
Научно-исследовательские и пилотные проекты по конфиденциальным вычислениям



# 01

## Конфиденциальные вычисления в Банке ГПБ

Технологические и бизнес-вызовы Банка ГПБ АО  
в которых технологии конфиденциальных вычислений  
могут быть ответом





# Наталия Пузырникова

*Заместитель председателя  
правления Банка ГПБ АО*

# Области применения конфиденциальных вычислений в Банке ГПБ



## Вычисления над зашифрованными данными

- Данные — ключевая бизнес-ценность сторон
- Передача данных в открытом виде не отвечает бизнес-целям сторон
- Для передачи данных в незашифрованном виде есть законодательные ограничения

## Бизнес-применение конфиденциальных вычислений

- Расчет кредитный рисков
- Профилирование клиентов
- Антифрод

# Концепция решения Банка ГПБ



Банк ГПБ уже сегодня проводит прикладные исследования и пилотные проекты по направлению конфиденциальных вычислений и готов к диалогу с отраслью

# Вызовы отечественной индустрии в сфере конфиденциальных вычислений



Нет зрелого рынка  
(недостаток технологий,  
кейсов, обмена опытом)



Недостаток на 100%  
отечественных решений  
(ПАК – аналог Intel SGX)



Нет четких  
рекомендаций от регулятора  
и законодателя



# Максим Григорьев

*Генеральный директор  
Ассоциации ФинТех*



ГАЗПРОМБАНК

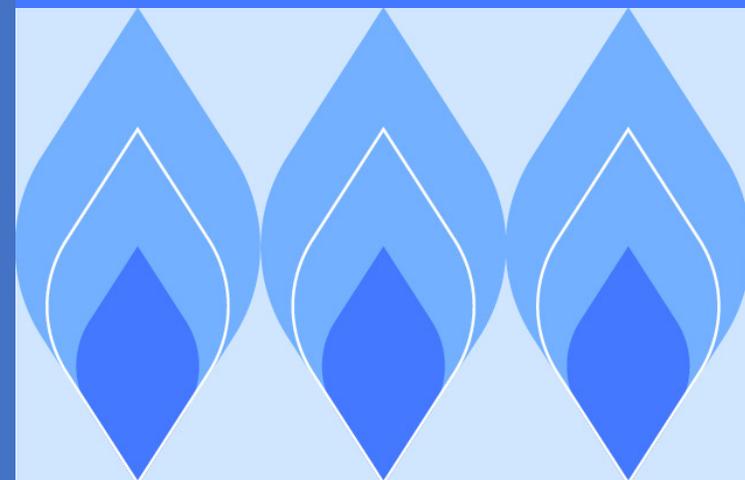


QApp

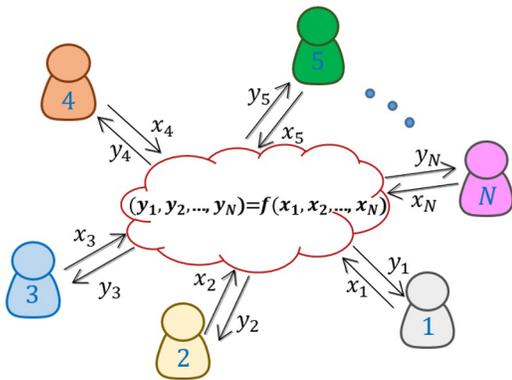
# Технологии конфиденциальных вычислений

Семинар

# 02



# КОНФИДЕНЦИАЛЬНЫЕ ВЫЧИСЛЕНИЯ



## Технология

Криптографический протокол, позволяющий нескольким участникам вычислить некоторую функцию от набора данных, сохраняемых от каждого из них в секрете, таким образом, чтобы ни один участник не смог получить никакой информации о чужих входных данных.

Пример: два миллионера хотят узнать, кто богаче, но не хотят раскрывать размеры своего достатка.

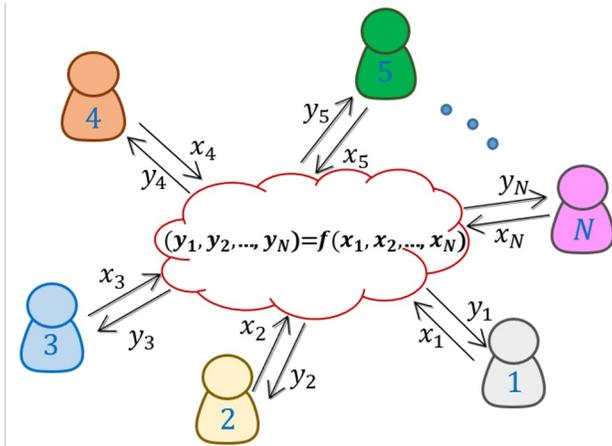
[Подробнее](#)

## Сферы применения

- Конфиденциальный поиск в базе данных
- Электронное голосование
- Электронные аукционы
- Статистическая обработка конфиденциальных данных
- Распределённый центр сертификации

Пример реализации: [ABY](#)

## КОНФИДЕНЦИАЛЬНЫЕ ВЫЧИСЛЕНИЯ



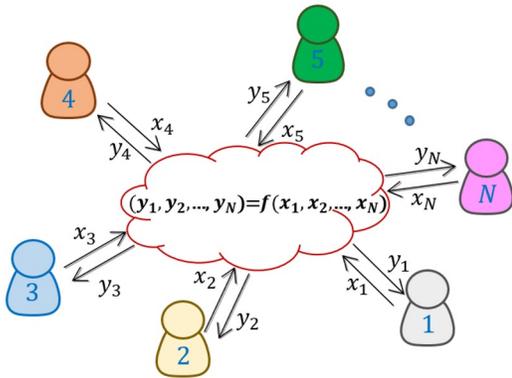
- В протоколах конфиденциального вычисления (secure multiparty computation, MPC) участвует ряд различных, но связанных, вычислительных устройств (или участников).
- Задачей такого протокола является проведение совместного вычисления некоторой функции безопасным способом. Обычно выход каждого участника одинаковый, но в общем случае выходы могут быть различными
- Участники выбирают функцию для вычисления, а затем используют MPC-протокол для совместного вычисления выхода функции на их секретных данных без разглашения этих данных.

### Примеры функций:

- математическая функция (элементарная функция или их комбинация)
- строковая операция
- обращения к полям распределенной базы данных без раскрытия как результатов, так и запросов

# КОНФИДЕНЦИАЛЬНЫЕ ВЫЧИСЛЕНИЯ

## Формальная модель: основные положения



### Предположения

- Между двумя каждым участниками существует безопасный канал передачи информации
- Злоумышленник контролирует подмножество участников, которые называются испорченными (corrupted)

### Модель безопасности (модель злоумышленника)

- **Semi-honest (passive) security** - испорченные участники не отклоняются от спецификации протокола, однако злоумышленник получает всю информацию, доступную им. Используя эти данные, злоумышленник пытается раскрыть секретные данные честных участников
- **Malicious (active) security** - контролируемые злоумышленником участники могут произвольно отклоняться от спецификации протокола. В данной модели любые активные атаки не нарушают свойство конфиденциальности

# КОНФИДЕНЦИАЛЬНЫЕ ВЫЧИСЛЕНИЯ

## Формальная модель: основные положения

### Свойства безопасности (требования к безопасности)

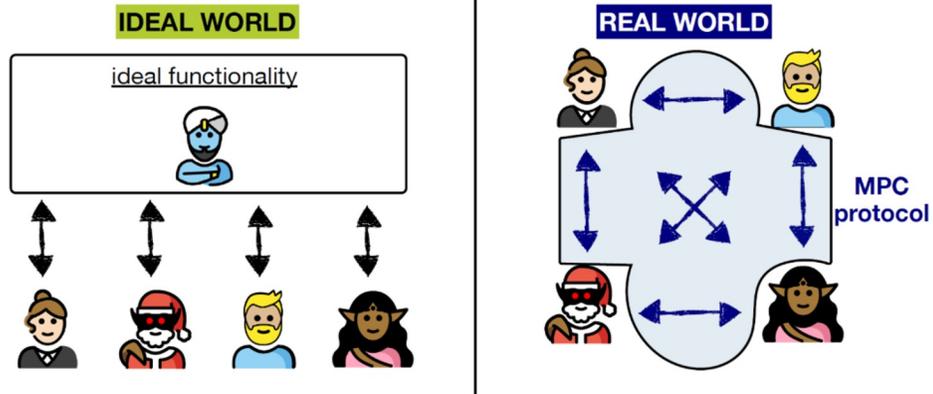
- **Privacy:** информация каждого участника ограничена тем, что он может посчитать на основе своего входа и предназначенного ему результата
- **Correctness:** гарантируется, что результат вычислений каждого участника правильный
- **Guaranteed Output Delivery:** испорченные участники не могут предотвратить получение честными участниками предназначенного для них результата
- **Fairness:** испорченные участники должны получить результат тогда и только тогда, когда честные участники получают свой результат

При использовании модели активного злоумышленника обычно рассматриваются более слабые свойства, например как:

- **Security with abort:** злоумышленник получает результат раньше честных участников и решает, разглашать результат или нет

# КОНФИДЕНЦИАЛЬНЫЕ ВЫЧИСЛЕНИЯ

## Формальная модель: основные положения



Для доказательства безопасности Secure-MPC протокола (с заданным набором предположений) используется парадигма Реальный-Идеальный мир. В идеальном мире предполагается, что существует доверенная третья сторона, которая принимая входные данные каждого участника, вычисляет требуемую функциональность и отправляет результат участникам.

Протокол реального мира считается стойким (в некоторых предположениях) при условии, что если в реальном мире нарушаются свойства протокола, то существует некий злоумышленник и в идеальном мире (где все примитивы стойкие), который нарушит те же свойства

## КОНФИДЕНЦИАЛЬНЫЕ ВЫЧИСЛЕНИЯ

Центральным примитивом MPC для реализации арифметических операций является схема разделения секрета

### Линейная схема разделение секрета:

- Для разделения входного секретного значения  $x$  при наличии  $n$  участников, участник генерирует  $n$  случайных чисел (называемых долями) так, чтобы их сумма равнялась  $x$  (сумма и числа определены по модулю большого числа)
- Каждому участнику отправляется предназначенная ему доля
- Участники могут решить раскрыть секрет, опубликовав свои доли (в общем случае требуется  $t \leq n$  долей для восстановления секрета)
- Локальное сложение двух долей приводит к получению доли, являющейся разделением секрета для суммы изначальных секретов
- Для выполнения операции умножения используется дополнительный подпротокол

# КОНФИДЕНЦИАЛЬНЫЕ ВЫЧИСЛЕНИЯ

## Пример вычисления суммы

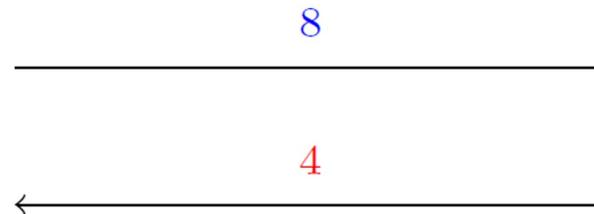
Вычисления производятся по модулю  $q = 11$

Участник 1 имеет секретный вход **2**, Участник 2 – **3**

Задача: вычислить сумму (известно, что входы и результат меньше  $q$ )

$$[2] = (5, 8)$$

$$[3] = (4, 10)$$



*Вычисление с использованием локальных долей:*

$$5 + 4 = 9$$

$$8 + 10 = 7$$

*Результат:*  $[5] = (9, 7)$

Для получения результата в открытом виде необходимо опубликовать доли

## КОНФИДЕНЦИАЛЬНЫЕ ВЫЧИСЛЕНИЯ

### Пример вычисления линейной функции

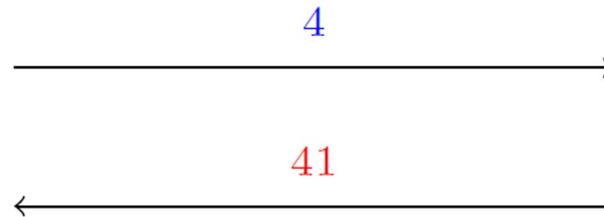
Вычисления производятся по модулю  $q = 101$

Участник 1 имеет секретный вход  $x_1 = 5$ , Участник 2 -  $x_2 = 3$

Задача: вычислить  $4 \cdot x_1 + 7 \cdot x_2$

$$[5] = (1, 4)$$

$$[3] = (41, 63)$$



*Вычисление с использованием локальных долей:*

$$4 \cdot 1 + 7 \cdot 41 = 89$$

$$4 \cdot 4 + 7 \cdot 63 = 53$$

$$\text{Результат: } [4 \cdot 5 + 7 \cdot 3] = [41] = (89, 53)$$

Для получения результата в открытом виде необходимо опубликовать доли

## КОНФИДЕНЦИАЛЬНЫЕ ВЫЧИСЛЕНИЯ

### На практике MPC протокол разбивается на два этапа:

- **Offline(preprocessing) фаза** - предварительная фаза, в которой не используются входные данные участников. Данная фаза предназначена для ускорения онлайн фазы и обеспечения безопасности протокола. В ходе этой фазы участники (или доверенная третья сторона) совместно генерируют случайные данные, удовлетворяющие некоторым соотношениям;
- **Online фаза** - фаза, в которой участники непосредственно вычисляют требуемую функцию с использованием своих входных данных и данных, сгенерированных в оффлайн фазе.

# ТЕХНОЛОГИЧЕСКИЕ ПОДХОДЫ К РЕШЕНИЮ ЗАДАЧ КОНФИДЕНЦИАЛЬНЫХ ВЫЧИСЛЕНИЙ

Подход №1

**Secure-MPC (SMPC)**

Программные решения

Подход №2

**ПАК**

Программно-аппаратные решения

# КОНФИДЕНЦИАЛЬНЫЕ ВЫЧИСЛЕНИЯ

## Подход №1. Secure-MPC (программный подход)

### MPC как общая модель

Модель MPC — весьма сильная и общая. Она позволяет описать и другие схемы, в том числе: гомоморфное шифрование и разделение секрета, при этом парадоксальным образом опирается на некоторые из них.

---

### используемые в MPC криптографические примитивы:

- Защищенные каналы
- Гомоморфное шифрование
- Разделение секрета
- Привязка к биту (bit commitment)
- Протоколы с нулевым разглашением (zero-knowledge proofs)

# КОНФИДЕНЦИАЛЬНЫЕ ВЫЧИСЛЕНИЯ

## Secure-MPC подход

### Достоинства

- Корень доверия — криптография
- Лучшее масштабирование в долгосрочной перспективе
- Независимость от процессорной архитектуры
- Отсутствие зависимости от конкретного производителя оборудования
- Строгое доказательство конфиденциальности

### Недостатки

- Низкая производительность
- Отсутствие практики сертификации решений регулятором
- Малый промежуток времени практического криптоанализа решений
- Дешёвое масштабирование атаки на всю сеть

## ПРОГРАММНО-АППАРАТНЫЙ ПОДХОД

**ПАК (программно-аппаратный комплекс)** связан с обработкой данных в защищенном периметре и опирается на доверие к производителю оборудования.

Подход гарантируется выполнением кода в аппаратно-защищенной среде (примеры: Intel SGX, ARM TrustZone). Таким образом, доверие обеспечивается доверием к корневому сертификату производителя вычислительной аппаратуры. Передача данных от поставщика к вычислительному ядру должна осуществляться по защищенному каналу, затем данные расшифровываются и обрабатываются внутри защищенного периметра.

### Достоинства

- Высокая производительность
- Скорость введения в эксплуатацию
- Проверенность временем модели обеспечения конфиденциальности, прецеденты сертификации
- Дорогое масштабирование атаки на всю сеть
- Отработанные механизмы аттестации узла доверия

### Недостатки

- Корень доверия — сертифицирующая лаборатория регулятора
- Зависимость от производителей аппаратной части
- Возможные ограничения по месту размещения аппаратуры
- Нельзя построить математическую модель стойкости решения

# ПРОГРАММНО-АППАРАТНЫЙ ПОДХОД

## Основные понятия

**TPM (Trusted platform module)** — компонент программно-аппаратной системы, обеспечивающий аттестацию системы и хранение криптографической информации.

**TEE (Trusted execution environment)** — частный случай TPM — изолированная от основной операционной системы (таких как например: Android и Linux) вычислительная среда, выполняющая функции корня доверия: хранение конфиденциальной информации и контроль доступа к этой информации

**Доверенная загрузка (secureboot)** — общее название набора технологий позволяющих реализовать аттестацию системы на этапе загрузки.

**Удалённая аттестация (RA, remote attestation)** — набор технологий, позволяющих проводить аттестацию оборудования удаленно, в том числе используя ключи заинтересованных сторон.

**Защита памяти (memory protection)** — набор методик, использующих аппаратные возможности и шифрование памяти для обеспечения изоляции участка памяти от других компонент системы.

# КОНФИДЕНЦИАЛЬНЫЕ ВЫЧИСЛЕНИЯ

## Сравнение подходов

### ПАК-подход

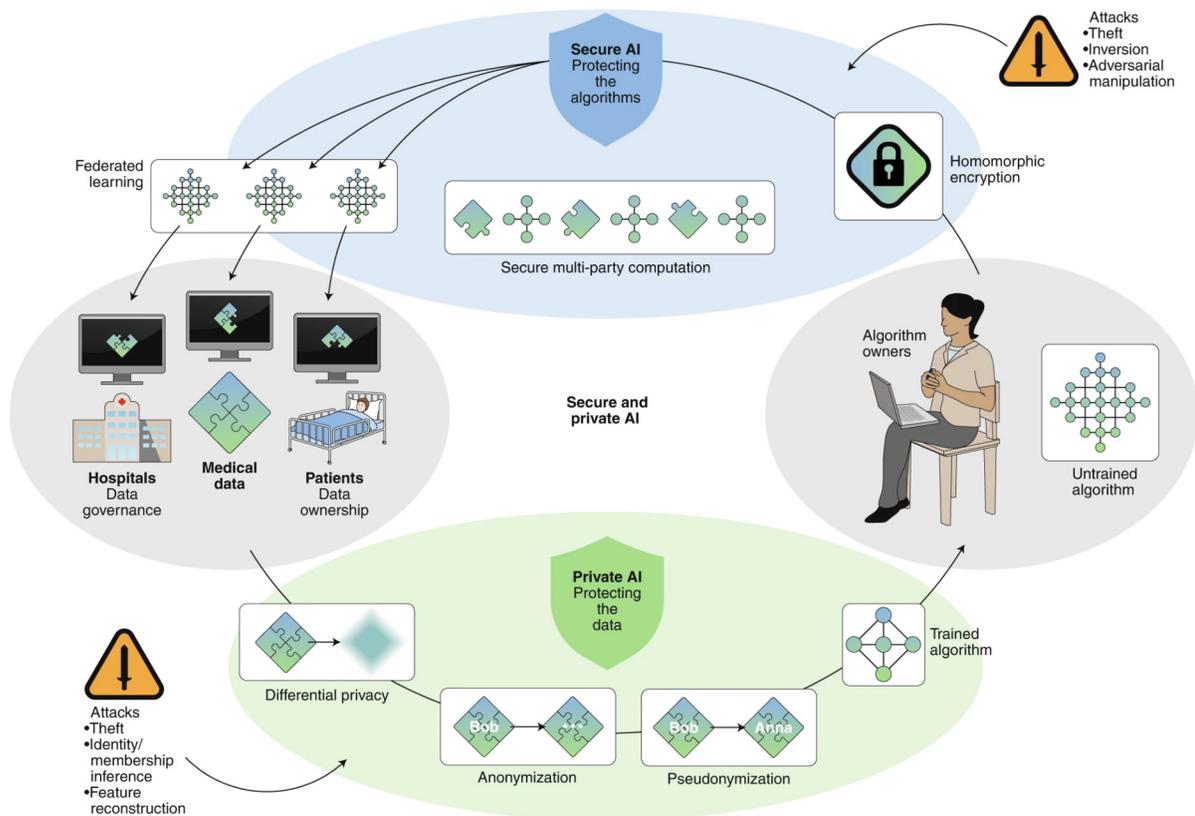
- может быть реализован в относительно короткие сроки при условии поддержки со стороны владельца аппаратной платформы
- защита данных при передаче может быть построена на сертифицированных СКЗИ
- защита данных в вычислительном ядре обеспечивается аппаратными методами, доступ к данным обеспечивается уровнями доверия, установленными производителем, при условии поддержки корневого сертификата производителя
- накладные расходы, в том числе падение скорости обработки данных, незначительны
- решение может быть сертифицировано регулятором на общих основаниях

### Secure-MPC (SMPC) подход

- внедряемые методы защиты данных могут гарантировать квантовую устойчивость и защиту на долгий срок
- независимость от аппаратной платформы и от вендора гарантирует легкую переносимость и большой жизненный цикл решения (например, Intel отказалась от поддержки технологии SGX)
- интересен в долгосрочной перспективе

# КОНФИДЕНЦИАЛЬНЫЕ ВЫЧИСЛЕНИЯ

## SMPC и Machine Learning



Конфиденциальные вычисления позволяют решать задачу обучения модели машинного обучения среди нескольких участников таким образом, что они получают модель, но используемые данные остаются в секрете.

В результате работы протокола возникает возможность получить более точную модель (по сравнению с моделью, которую может создать каждый из участников) благодаря большому набору данных.

Участники могут использовать SMPC протоколы в случаях, когда они не могут (банки, медицинские организации) или не хотят (коммерческие компании) делиться данными в открытом виде.

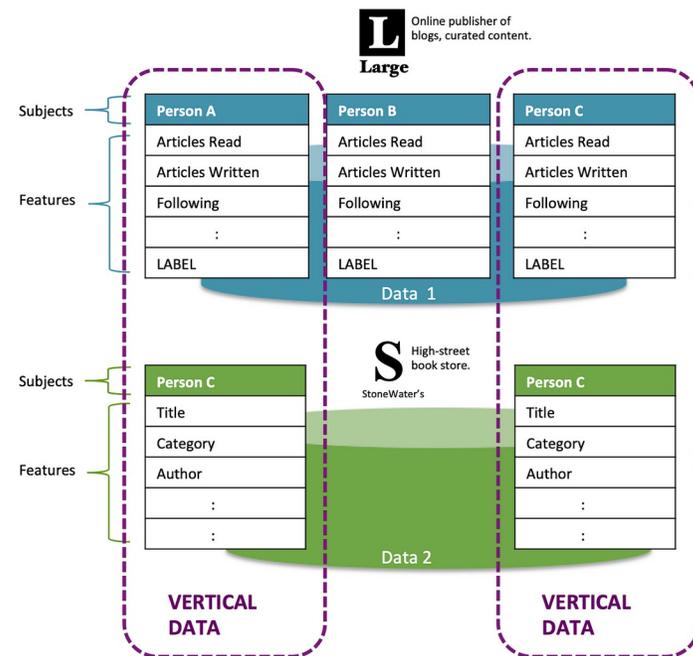
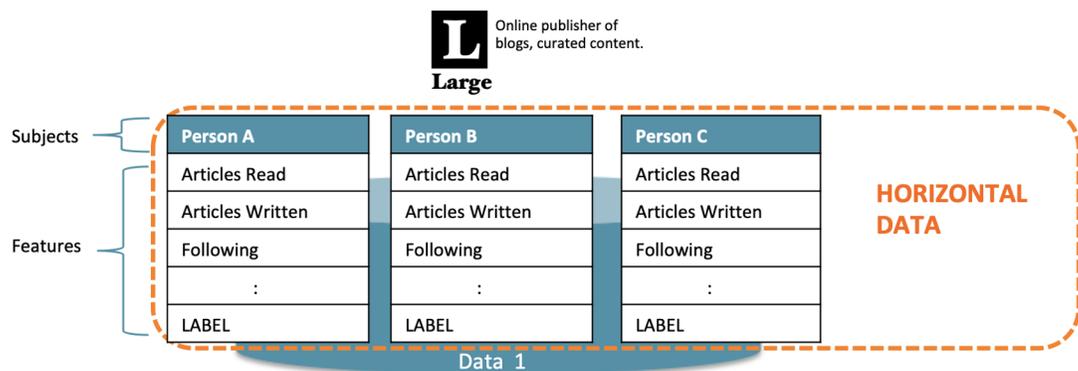
# КОНФИДЕНЦИАЛЬНЫЕ ВЫЧИСЛЕНИЯ

## SMPC и Machine Learning

При обучении общей модели существует два типа разделения данных:

- **Горизонтальное разделение:** формат данных для каждого участника одинаков. Можно представить, что единую базу данных разделили по строкам среди участников.
- **Вертикальное разделение:** каждый участник имеет некоторые общие признаки (колонки) данных, а другие признаки уникальны для каждого участника.

В общем случае протоколы для горизонтального разделения данных быстрее и проще, чем для вертикального.





# Конфиденциальные вычисления

Кофе-брейк

[gazprombank.ru](http://gazprombank.ru)



03

# Дискуссия и выводы встречи

