Хэш функция используемая в Growthbook

- 1. Цель
- 2. Основные термины и определения
- 3. Хэш-функция
- 4. Применение соли
- 5. Всегда ли пользователям назначается один и тот же вариант эксперимента?
- 6. Симуляция хэш-функции на локальном устройстве
- 7. Дополнительно: схема процесса хэширования данных

1. Цель

Основная цель заключается в обеспечении прозрачности и понимания механизмов, лежащих в основе сервиса Growthbook. Понимание этих процессов важно, так как это позволяет всем заинтересованным сторонам быть уверенными в том, что результаты экспериментов надежны и представляют реальное воздействие внесенных изменений.

2. Основные термины и определения

Feature Flags — это инструмент, позволяющий управлять доступностью определённых функций (features) для разных групп пользователей.

Хэш-функция — это алгоритм, который принимает входные данные произвольного размера и преобразует их в выходные данные фиксированного размера.

Соль — строка фиксированной длины, которая добавляются (методом concat) к входным данным перед применением хешфункции.

Бакеты — набор пользователей, которым показывается одна из версий продукта.

Коллизия — ситуация, при которой пользователь попадают в один и тот же бакет.

3. Хэш-функция

Хеш-функция — это математическая функция, которая преобразует входные данные (идентификатор пользователя) в некоторый набор символов. Эта "хеш-сумма" затем используется для определения, в какую группу будет распределен пользователь — группу А (контрольную) или группу В (тестовую).

Свойства хеш-функции:

- Разнообразие незначительное изменение входной информации сильно изменяет хеш;
- Равномерность хеш-функция должна равномерно распределять выходные хеш-значения по доступному диапазону, минимизируя количество коллизий (когда разные входные данные приводят к одинаковому хеш-значению);
- Необратимость из хеша нельзя получить исходные;
- Высокая скорость генерации

GrowthBook использует вариацию хеш-функции FNV-1a (Fowler-Noll-Vo), называемую hashFnv32a, для генерации уникального хеш-значения. Это значение используется для определения того, к какому варианту эксперимента относится каждый пользователь. Функция принимает уникальный идентификатор пользователя ("value") и идентификатор эксперимента ("seed"), и на их основе создает значение от 0 до 1, которое определяет, какой вариант эксперимента будет представлен пользователю.

Hashing

We use deterministic hashing to assign a variation to a user. We hash together the user's id and experiment key, which produces a number between and 1. Each variation is assigned a range of numbers, and whichever one the user's hash value falls into will be assigned.

```
def gbhash(seed: str, value: str, version: int) -> Optional[float]:
    if version == 2:
        n = fnv1a32(str(fnv1a32(seed + value)))
        return (n % 10000) / 10000
    if version == 1:
        n = fnv1a32(value + seed)
        return (n % 1000) / 1000
    return None
```

Рассмотрим подробнее параметры функции:

- value: Это значение, которое мы хотим захешировать. В GrowthBook это уникальный идентификатор пользователя (или иная информация), которая используется для генерации уникального хеша.
- **seed**: Это начальное значение для хеш-функции, которое помогает увеличить уникальность хеша. В GrowthBook это идентификатор эксперимента, т.е. фиче-флаг (в интерфейсе сервиса также используется термин "tracking name")
- "" (пустая строка): Эта пустая строка добавляется к результату хеширования fnv32a(fnv32a(seed + value)) как часть процесса генерации конечного хеш-значения. Иными словами, пустая строка добавляется к результату первого хеширования перед вторым применением хеш-функции (актуально только для версии 2).

Процесс хеширования можно описать следующими шагами:

- В версии 2 (version === 2), происходит двойное хеширование: сначала seed + value, затем результат хешируется снова с добавлением пустой строки. Результат делится на 10000 для получения значения от 0 до 1.
- В версии 1 (version === 1), используется одинарное хеширование value + seed, после чего результат делится на 1000 для получения значения от 0 до 1.



В наших экспериментах мы используем версию 1 хэш-функции (дефолтная версия)

4. Применение соли

Как уже было описано выше, добавление seed к value перед хешированием (hashFnv32a(seed + value)) выполняет роль соли. Seed уникализирует процесс хеширования для каждого пользователя и каждого эксперимента.

Также, можно ошибочно предположить, что такой шаг, как добавление пустой строки используемый в версии 2 хэш функции, добавляет уникальности входных данных. Этот способ скорее про метод улучшения равномерности распределения хешзначений, который позволяет улучшить свойства итогового хеша (равномерное и непредсказуемое распределение хешзначений).

Для чего вообще нужна соль?

В одномерных тестах, где пользователи участвуют только в одном эксперименте, соль помогает гарантировать, что хешзначения для каждого пользователя уникальны (для каждого теста). Но ключевое применение соли приходится на многомерные экспериментах, где пользователи могут участвовать в двух или более тестах. Использование соли гарантирует, что распределение пользователей по вариантам в каждом эксперименте будет независимым и равномерным. Когда мы добавляем уникальную соль к ID пользователя для каждого эксперимента, мы предотвращаем сценарий, при котором юзер автоматически попадает в одну и ту же группу (например, всегда в контрольную) в разных тестах из-за неизменности его хеш-значения.

5. Всегда ли пользователям назначается один и тот же вариант эксперимента?

Пока атрибуты хеширования остаются прежним, пользователь получит тот же вариант. Как упомянлось выше, GrowthBook объединяет в хеш hashAttribute и trackingKey эксперимента, что производит десятичное число между 0 и 1. Каждой вариации присваивается диапазон значений (например, от 0 до 0.5 и от 0.5 до 1.0), и пользователь назначается той вариации, в которую попадает его хеш. При изменении настроек эксперимента некоторые пользователи могут перейти из одной группы в другую. Например, если хеш пользователя 0.49 и вы измените соотношение групп с 50/50 на 40/60 (в уже запущенном фиче флаге), диапазоны изменятся на 0-0.4 и 0.4-1. Таким образом, пользователь, который раньше был в контрольной группе, теперь окажется в экспериментальной.

①

GrowthBook автоматически исключает из анализа пользователей, которые видели обе версии. Но чтобы избежать путаницы и обеспечить валидность эксперимента, лучше не менять настройки эксперимента после его запуска.

6. Симуляция хэш-функции на локальном устройстве

Для проведения простого изолированного теста вам потребуется определить минимальный набор входных данных для создания эксперимента. Вот основные параметры, которые вам нужно будет предоставить:

```
exp = Experiment(
  key = "simple_test",
  variations = ["test_group", "control_group"],
  seed = "simple_seed", # опционально
  weights = [0.5, 0.5],
  coverage = 1,
  hashVersion = 2
)
```

- key: Уникальный ключ эксперимента, равно название feature flag. Это строковый идентификатор, который помогает отличать один эксперимент от другого.
- variations: Варианты (группы), между которыми будет происходить выбор.
- seed (опционально): Строка, добавляемая к device_id при хэшировании для определения группы. Если не указано, то по умолчанию используется ключ эксперимента (key).
- weights: Список весов для каждого варианта, указывающий, какая доля пользователей должна попасть в каждый вариант. Сумма весов должна быть равна 1. Если не указано, варианты будут иметь равные веса.
- coverage: Процент пользователей, которые будут включены в эксперимент. Значение должно быть между 0 и 1. По умолчанию включены все пользователи (1).
- hashversion: Версия хэш-алгоритма, используемого для распределения пользователей по группам.

Сначала определим хэш-функцию и другие вспомогательные функции:

Реализация алгоритма хеширования FNV-1a с 32-битным хешем. Функция fnv1a32 принимает строку в качестве входных данных и возвращает 32-битное целое число, которое является хеш-значением входной строки. Алгоритм использует начальное хеш-значение (hval) и простое число (prime) для вычисления хеша.

fnv1a32

```
from typing import Optional, Tuple, List

def fnv1a32(str: str) -> int:

"""

str: Входная строка, для которой необходимо вычислить хеш-значение.

"""

hval = 0x811C9DC5

prime = 0x01000193

uint32_max = 2 ** 32

for s in str:

hval = hval ^ ord(s)

hval = (hval * prime) % uint32_max

return hval
```

Функция gbhash для генерации нормализованного хеш-значения на основе входных данных и версии алгоритма. В зависимости от версии, она использует разные подходы к хешированию. Возвращает нормализованное значение хеша в диапазоне от 0 до 1 или None, если версия указана неверно.

gbhash

```
def gbhash(seed: str, value: str, version: int) -> Optional[float]:

seed: Строка-сид, используемая для генерации хеша, добавляется к значению перед хешированием.
value: Строка, для которой необходимо вычислить хеш-значение.
version: Версия алгоритма хеширования. В зависимости от версии используются разные методы хеширования.

"""

if version == 2:
    n = fnv1a32(str(fnv1a32(seed + value)))
    return (n % 10000) / 10000

if version == 1:
    n = fnv1a32(value + seed)
    return (n % 1000) / 1000

return None
```

Функция <u>inRange</u> проверяет, находится ли число n в заданном диапазоне range, который представляет собой кортеж из двух чисел (начало и конец диапазона). Возвращает True, если n находится в диапазоне, и False в противном случае.

inRange

```
def inRange(n: float, range: Tuple[float, float]) -> bool:
"""

n: Числовое значение, для которого проверяется принадлежность диапазону.
range: Кортеж из двух чисел, определяющий начало и конец диапазона.
"""
return n >= range[0] and n < range[1]
```

Функция getBucketRanges предназначена для создания списка диапазонов, которые используются для определения того, какой вариант эксперимента будет применён к каждому пользователю. Каждый диапазон представляет собой кортеж из двух чисел: начала и конца диапазона, и соответствует одному варианту эксперимента. Начальная точка (start) каждого диапазона устанавливается равной текущему значению cumulative. Конечная точка (end) рассчитывается как start + weight * coverage.

getBucketRanges

```
def getBucketRanges(numVariations: int, coverage: float = 1, weights: List[float] = None) -> List[Tuple[float, float]]:
  numVariations: Количество вариантов эксперимента.
  coverage: Процент пользователей, участвующих в эксперименте, значение от 0 до 1.
  weights: Список весов для распределения трафика между вариантами. Если не указан, варианты получают равные веса.
  if coverage < 0:
     coverage = 0
  if coverage > 1:
     coverage = 1
  if weights is None:
     weights = [1 / numVariations] * numVariations # Равные веса, если веса не предоставлены
     # Нормализация весов, чтобы их сумма была равна 1
     total_weight = sum(weights)
     weights = [w / total_weight for w in weights]
  ranges = []
  cumulative = 0
  for weight in weights:
     start = cumulative
     end = start + weight * coverage # Учитываем покрытие
     ranges.append((start, end))
     cumulative = end
  return ranges
```

<u>chooseVariation</u> определяет индекс варианта эксперимента для заданного значения п, основываясь на списках диапазонов ranges. Возвращает индекс выбранного варианта или -1, если ни один диапазон не подходит.

Запустим код на реальных данных по ранее проведенным тестам, используя указанные функции хеширования и распределения. Наша цель — подтвердить, что данные функции могут воспроизвести уже известное распределение пользователей по группам теста, основываясь на их идентификаторах и других параметрах теста.

Возьмем рандомных 4 пользователей, состоявших в разных группах в тесте [ДЭ] Автоматическое обновление стартовой.



В логах фича флага "lenta" мы можем найти необходимые параметры эксперимента.

Итак, мы определили ключ теста, веса групп, процент участия и другие параметры, которые были использованы в эксперименте. Теперь применим наши функции хеширования и распределения к идентификаторам пользователей с учетом настроек теста, чтобы определить, в какую группу каждый пользователь должен быть распределен:

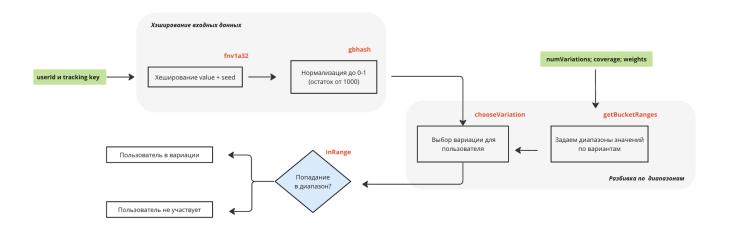
```
key = "lenta"
variations = ["lenta_start_select_test_A ", "lenta_start_select_test_B", "lenta_start_select_test_C", "lenta_start_select_control_D"]
weights = [0.25, 0.25, 0.25, 0.25]
seed = key
coverage = 1.0
hash version = 1
# Получение диапазонов для вариантов
ranges = getBucketRanges(len(variations), coverage, weights)
# Симуляция для набора пользователей
user ids = ["266957EB-2792-4FA5-896D-AA935D40D0B4",
  "51DDC532-A710-44C0-A6DB-800F2A80DBA3",
  "0AF4BD63-83C0-4A56-B555-1F25B025F4BC",
  "5488572A-E960-4B82-AACA-CAD01E4D3058"]
for user_id in user_ids:
  # Вычисление хэша для пользователя
  user hash = gbhash(seed, user id, hashVersion)
  # Определение варианта для пользователя
  if user hash is not None:
     variation_index = chooseVariation(user_hash, ranges)
     variation = variations[variation_index] if variation_index != -1 else "Не включен"
     print(f" {user_id}: {variation}, хэш={user_hash}")
  else:
     print(f" {user_id}: Не удалось вычислить хэш")
```

```
266957EB-2792-4FA5-896D-AA935D40D0B4: lenta_start_select_test_C, хэш=0.735
51DDC532-A710-44C0-A6DB-800F2A80DBA3: lenta_start_select_control_D, хэш=0.884
0AF4BD63-83C0-4A56-B555-1F25B025F4BC: lenta_start_select_test_A , хэш=0.062
5488572A-E960-4B82-AACA-CAD01E4D3058: lenta_start_select_test_B, хэш=0.381
```

Сопоставив полученное распределение пользователей с историческими данными и увидев, насколько точно функции смогли воспроизвести оригинальное распределение, мы получаем несколько важных преимуществ и возможностей для дальнейшей работы:

- 2. **База для масштабирования**: Успешное воспроизведение распределений на исторических данных создает основу для масштабирования наших методов на более крупные и сложные эксперименты, увеличивая нашу способность проводить множество тестов параллельно или использовать многомерные схемы.

7. Дополнительно: схема процесса хэширования данных



Шаг 1 Хэширование входных данных

Сначала идентификатор пользователя и ключ эксперимента передаются в функцию **gbhash**. Происходит конкатенация value + seed после чего эта строка хешируется. Эта функция отвечает за генерацию уникального хеш-значения для каждого пользователя.

Полученное хеш-значение нормализуется к диапазону от 0 до 1 путем взятия остатка от деления на 1000 и последующего деления на 1000.



Выбор числа 1000 для модуля и делителя является произвольным и служит для упрощения вычислений. Это достаточно, чтобы обеспечить хорошее распределение хеш-значений (от 0 до 999).

Шаг 2: Разбивка по диапазонам

Используется функция **getBucketRanges** для определения диапазонов значений, соответствующих каждому варианту эксперимента. Входные параметрами являются количество вариаций (numVariations), размер трафика (coverage), которое определяет процент пользователей, участвующих в эксперименте, и веса (weights) для каждой вариации.

Функция возвращает список диапазонов (ranges), где каждый диапазон соответствует одному варианту. Диапазоны рассчитываются таким образом, чтобы учесть вес каждой вариации и размер трафика.

Шаг 3: Выбор вариации для пользователя

С нормализованным хеш-значением пользователя и списком диапазонов вариаций, функция chooseVariation определяет, в какой диапазон попадает хеш-значение.

Если нормализованное хеш-значение пользователя попадает в какой-либо из диапазонов, функция возвращает индекс этого диапазона, который соответствует индексу вариации, в которую попадает пользователь. Если хеш-значение не попадает ни в один из диапазонов, возвращается -1, что означает, что пользователь не участвует в эксперименте.

Файлы:

Симуляция хэш-функции.ipynb

Используемые источники:

https://docs.growthbook.io/lib/build-your-own#helper-functions

https://github.com/growthbook/growthbook-python/blob/main/growthbook.py

Команда тех поддержки GrowthBook в SLACK