

Лекция 21. Идеальное хеширование, хеширование кукушки, фильтр Блума.

1. Введение

Мы изучили стандартные хеш-таблицы, которые в среднем обеспечивают операции за $O(1)$, но в худшем случае (при коллизиях) время деградирует до $O(n)$. Это происходит, когда многие ключи попадают в одну корзину, и поиск требует линейного прохода по списку.

На практике такое поведение не всегда приемлемо, особенно в системах реального времени, где важна **предсказуемость времени выполнения**. Также есть сценарии, когда данные известны заранее (статический набор ключей), и хочется построить структуру, гарантирующую **константное время поиска без коллизий**.

В этой лекции рассмотрим:

1. **Идеальное хеширование** – метод построения хеш-таблицы без коллизий для статического набора ключей.
2. **Хеширование кукушки** – динамическая схема с гарантированным $O(1)$ для поиска и вставки, использующая две хеш-функции.
3. **Фильтр Блума** – вероятностная структура для проверки принадлежности элемента множеству с экономией памяти.

2. Идеальное хеширование

2.1 Основная идея

Идеальное хеширование строится для **статического набора ключей** (ключи известны заранее и не меняются). Цель – создать хеш-таблицу, в которой **нет коллизий** и поиск всегда работает за $O(1)$.

Подход:

- Используем **двухуровневую схему**.
- Первый уровень: обычная хеш-таблица с m корзинами.
- Второй уровень: для каждой корзины строится **отдельная маленькая хеш-таблица без коллизий**.

2.2 Двухуровневая схема

1. Выбираем хеш-функцию h_1 , которая распределяет ключи по m корзинам.

2. Для каждой корзины i строится своя хеш-таблица размера m_i , где m_i – квадрат количества ключей в этой корзине (это важно для гарантии отсутствия коллизий).

3. Для каждой корзины подбирается своя хеш-функция h_{2_i} , пока не будет достигнуто отсутствие коллизий.

2.3 Почему квадрат размера?

Если в корзине k ключей, то для таблицы размера k^2 вероятность коллизий при случайной хеш-функции мала. Можно показать, что **матожидание общего размера** всех маленьких таблиц остаётся **линейным** относительно общего числа ключей n .

2.4 Реализация

```
from typing import Any, List, Tuple, Optional
import random

class PerfectHashTable:
    """Идеальная хеш-таблица для статического набора ключей."""

    def __init__(self, keys: List[Any], values: List[Any]):
        """
        Строит идеальную хеш-таблицу для заданных ключей и значений.
        Предполагается, что ключи уникальны.
        """
        self.n = len(keys)
        self.m = self.n # размер первой таблицы (можно взять другой,
        например, n//2)
        self.level1 = [None] * self.m # первая таблица - хранит ссылки на
        таблицы второго уровня
        self.level2 = [None] * self.m # вторая таблица - массив массивов для
        каждой корзины
        self.level2_size = [0] * self.m # размеры таблиц второго уровня
        self.level2_hash = [None] * self.m # параметры хеш-функций для
        второго уровня

        # 1. Распределяем ключи по корзинам первого уровня
        # Создаем список корзин (buckets) - каждая корзина это список пар
        (ключ, значение)
        buckets = [[] for _ in range(self.m)]
        for k, v in zip(keys, values):
            idx = self._hash1(k) # вычисляем, в какую корзину попадет ключ
            buckets[idx].append((k, v)) # добавляем пару в соответствующую
            корзину

        # 2. Для каждой корзины строим свою таблицу без коллизий
        for i in range(self.m):
            if not buckets[i]: # если корзина пустая, пропускаем
                continue
            self._build_secondary(i, buckets[i]) # строим таблицу второго
            уровня для корзины i

    def _hash1(self, key: Any) -> int:
        """Хеш-функция для первого уровня. Простой остаток от деления."""
        return hash(key) % self.m
```

```

def _hash2(self, key: Any, a: int, b: int, size: int) -> int:
    """
    Универсальная хеш-функция для второго уровня:  $(a * \text{hash}(\text{key}) + b) \% \text{size}$ .
    a, b - случайные коэффициенты, size - размер таблицы.
    """
    return (a * hash(key) + b) % size

def _build_secondary(self, bucket_idx: int, pairs: List[Tuple[Any, Any]]):
    """Строит таблицу второго уровня для одной корзины."""
    k = len(pairs) # количество элементов в корзине
    size = k * k # квадрат количества элементов (чтобы уменьшить
    вероятность коллизий)
    if size == 0:
        size = 1 # на случай пустой корзины (защита от деления на 0)

    # Подбираем хеш-функцию, пока не найдем без коллизий
    while True:
        # Выбираем случайные коэффициенты для хеш-функции
        a = random.randint(1, 1_000_000)
        b = random.randint(0, 1_000_000)
        table = [None] * size # создаем новую таблицу
        collision = False # флаг коллизии

        # Пытаемся разместить все элементы корзины
        for key, value in pairs:
            idx = self._hash2(key, a, b, size) # вычисляем позицию во
            второй таблице
            if table[idx] is not None: # если ячейка уже занята -
                коллизия
                collision = True
                break # прерываем цикл - нужна новая хеш-функция
            table[idx] = (key, value) # размещаем элемент

        if not collision: # если удалось разместить все без коллизий
            self.level2[bucket_idx] = table # сохраняем таблицу
            self.level2_size[bucket_idx] = size # сохраняем размер
            self.level2_hash[bucket_idx] = (a, b) # сохраняем параметры
            хеш-функции
            break # выходим из цикла подбора

def get(self, key: Any) -> Optional[Any]:
    """Возвращает значение по ключу или None, если ключа нет."""
    # 1. Вычисляем корзину в первом уровне
    idx1 = self._hash1(key)

    # 2. Если для этой корзины нет таблицы второго уровня, ключа нет
    if self.level2[idx1] is None:
        return None

    # 3. Получаем параметры хеш-функции для этой корзины
    a, b = self.level2_hash[idx1]
    size = self.level2_size[idx1]

```

```

# 4. Вычисляем позицию во втором уровне
idx2 = self._hash2(key, a, b, size)

# 5. Получаем элемент из таблицы второго уровня
pair = self.level2[idx1][idx2]

# 6. Проверяем, что ключ совпадает (на случай ложного срабатывания)
if pair is not None and pair[0] == key:
    return pair[1] # возвращаем значение
return None # ключа нет

# Пример использования
keys = ["apple", "banana", "cherry", "date", "elderberry"]
values = [1, 2, 3, 4, 5]

ph = PerfectHashTable(keys, values)
print(ph.get("apple")) # 1
print(ph.get("banana")) # 2
print(ph.get("fig")) # None (ключа нет)

```

2.5 Анализ сложности

- **Построение:** $O(n)$ в среднем (подбор хеш-функций может потребовать нескольких попыток).
 - **Поиск:** гарантированно $O(1)$ — два вычисления хеша и доступ к массиву.
 - **Память:** $O(n)$ в среднем (сумма квадратов размеров корзин линейна).
- Недостатки:**
- Только для статических данных.
 - Затраты на построение могут быть высокими.
 - Потребление памяти больше, чем у обычной хеш-таблицы.

3. Хеширование кукушки

3.1 Основная идея

Хеширование кукушки — это **динамическая** схема, которая использует **две хеш-функции** и **одну таблицу**. Каждый ключ может находиться в одной из двух возможных позиций, определяемых этими функциями.

Принцип работы:

- Для ключа x есть две возможные ячейки: $h1(x)$ и $h2(x)$.
- При вставке, если обе ячейки заняты, один из существующих ключей «вытесняется» (как кукушка подбрасывает яйца в чужие гнёзда) на его альтернативную позицию.
- Процесс может вызвать цепочку вытеснений.

3.2 Алгоритм вставки

1. Вычислить $pos1 = h1(key)$ и $pos2 = h2(key)$.
2. Если одна из ячеек свободна – поместить ключ туда.
3. Если обе заняты:
 - Вытеснить ключ из одной из ячеек (например, из $pos1$).
 - Поместить новый ключ в $pos1$.
 - Переместить вытесненный ключ в его альтернативную позицию.
 - Если и та занята – повторить процесс рекурсивно.

Если процесс заикливается (обнаруживается цикл), таблица перестраивается с новыми хеш-функциями.

3.3 Реализация

```
from typing import Any, Optional
import random

class CuckooHashTable:
    """Хеш-таблица с использованием хеширования кукушки."""

    def __init__(self, capacity: int = 8):
        self.capacity = capacity # начальный размер таблицы
        self.table = [None] * capacity # основная таблица (массив ячеек)
        self.size = 0 # количество элементов в таблице
        self.load_factor = 0.5 # коэффициент заполнения для расширения
        self._init_hash_functions() # инициализируем хеш-функции

    def _init_hash_functions(self):
        """Инициализирует две случайные хеш-функции."""
        self.a1 = random.randint(1, 1000) # коэффициент для первой функции
        self.b1 = random.randint(0, 1000) # свободный член для первой
        self.a2 = random.randint(1, 1000) # коэффициент для второй функции
        self.b2 = random.randint(0, 1000) # свободный член для второй

    def _hash1(self, key: Any) -> int:
        """Первая хеш-функция: (a1 * hash(key) + b1) % capacity."""
        return (self.a1 * hash(key) + self.b1) % self.capacity

    def _hash2(self, key: Any) -> int:
        """Вторая хеш-функция: (a2 * hash(key) + b2) % capacity."""
        return (self.a2 * hash(key) + self.b2) % self.capacity

    def _rehash(self):
        """Перестраивает таблицу с новыми хеш-функциями и вдвое большим
        размером."""
        old_table = self.table # сохраняем старую таблицу
        self.capacity *= 2 # удваиваем размер
        self.table = [None] * self.capacity # создаем новую пустую таблицу
        self.size = 0 # сбрасываем счетчик
        self._init_hash_functions() # генерируем новые хеш-функции
```

```

# Перемещаем все элементы из старой таблицы в новую
for item in old_table:
    if item is not None: # если ячейка не пуста
        self.put(item[0], item[1]) # вставляем элемент заново

def put(self, key: Any, value: Any):
    """Вставляет пару ключ-значение в таблицу."""
    # Проверяем, не нужно ли расширить таблицу
    if self.size / self.capacity > self.load_factor:
        self._rehash()

    # Пытаемся вставить элемент, делаем не более 100 попыток
    for _ in range(100): # ограничение на длину цепочки вытеснений
        pos1 = self._hash1(key) # первая возможная позиция

        # Если первая позиция свободна - размещаем элемент
        if self.table[pos1] is None:
            self.table[pos1] = (key, value)
            self.size += 1
            return # успешно вставили

        # Если первая позиция занята - вытесняем элемент оттуда
        evicted_key, evicted_value = self.table[pos1] # сохраняем
        вытесняемый элемент
        self.table[pos1] = (key, value) # размещаем новый элемент

        # Теперь нужно разместить вытесненный элемент
        key, value = evicted_key, evicted_value # теперь это наш текущий
        элемент для вставки

        # Пробуем вторую позицию для вытесненного элемента
        pos2 = self._hash2(key)
        if self.table[pos2] is None: # если вторая позиция свободна
            self.table[pos2] = (key, value)
            self.size += 1
            return # успешно вставили

        # Если и вторая позиция занята - вытесняем элемент и оттуда
        evicted_key, evicted_value = self.table[pos2]
        self.table[pos2] = (key, value)
        key, value = evicted_key, evicted_value # продолжаем цепочку
        вытеснений

    # Если цепочка вытеснений слишком длинная (более 100 шагов)
    # - перестраиваем таблицу с новыми хеш-функциями
    self._rehash()
    self.put(key, value) # пробуем вставить элемент снова

def get(self, key: Any) -> Optional[Any]:
    """Возвращает значение по ключу или None, если ключа нет."""
    # Проверяем первую возможную позицию
    pos1 = self._hash1(key)
    if self.table[pos1] is not None and self.table[pos1][0] == key:
        return self.table[pos1][1] # нашли в первой позиции

```

```

# Проверяем вторую возможную позицию
pos2 = self._hash2(key)
if self.table[pos2] is not None and self.table[pos2][0] == key:
    return self.table[pos2][1] # нашли во второй позиции

return None # ключа нет ни в одной позиции

def remove(self, key: Any):
    """Удаляет ключ из таблицы."""
    # Ищем ключ в первой позиции
    pos1 = self._hash1(key)
    if self.table[pos1] is not None and self.table[pos1][0] == key:
        self.table[pos1] = None # удаляем элемент
        self.size -= 1
        return

    # Ищем ключ во второй позиции
    pos2 = self._hash2(key)
    if self.table[pos2] is not None and self.table[pos2][0] == key:
        self.table[pos2] = None # удаляем элемент
        self.size -= 1

# Пример использования
ct = CuckooHashTable()
ct.put("apple", 1)
ct.put("banana", 2)
ct.put("cherry", 3)

print(ct.get("apple")) # 1
print(ct.get("banana")) # 2
print(ct.get("cherry")) # 3
ct.remove("banana")
print(ct.get("banana")) # None (удалили)

```

3.4 Анализ сложности

Поиск: $O(1)$ – проверка двух ячеек.

Вставка: в среднем $O(1)$, но возможны дорогие перестройки.

Удаление: $O(1)$.

Преимущества:

- Гарантированное $O(1)$ для поиска.
- Нет списков – лучше использование кэша процессора.
- Динамическое расширение.

Недостатки:

- Сложная вставка с возможными перестройками.
- Требуется две хеш-функции и больше памяти для избегания циклов.

4. Фильтр Блума

4.1 Основная идея

Фильтр Блума — это **вероятностная структура данных**, которая позволяет **проверять принадлежность элемента множеству** с небольшим объёмом памяти. Он может давать **ложноположительные срабатывания** (сказать, что элемент есть, когда его нет), но **не даёт ложноотрицательных**.

Применение:

- Проверка орфографии.
- Кэширование в базах данных.
- Сетевые фильтры.

4.2 Структура

Фильтр Блума — это **битовый массив** длины m и k хеш-функций.

Операции:

Добавление: для элемента вычисляются k хешей, соответствующие биты устанавливаются в 1.

Проверка: вычисляются те же k хешей; если все биты равны 1 — элемент, вероятно, в множестве.

4.3 Вероятность ошибки

Вероятность ложноположительного срабатывания зависит от:

- размера массива m ,
- числа хеш-функций k ,
- числа элементов n .

Оптимальное значение $k \approx (m/n) * \ln(2)$.

4.4 Реализация

```
import math
import random
from typing import Any

class BloomFilter:
    """Простой фильтр Блума - вероятностная структура данных."""

    def __init__(self, n: int, p: float):
        """
        Инициализирует фильтр Блума.
        :param n: ожидаемое количество элементов
        :param p: желаемая вероятность ложноположительного срабатывания
        """
        self.n = n # ожидаемое количество элементов
```



```

self.p = p # желаемая вероятность ошибки
self.m = self._optimal_m(n, p) # оптимальный размер битового массива
self.k = self._optimal_k(self.m, n) # оптимальное количество хеш-
функций
self.bit_array = [0] * self.m # битовый массив (0/1)
self._init_hash_functions() # инициализируем хеш-функции

def _optimal_m(self, n: int, p: float) -> int:
    """
    Вычисляет оптимальный размер битового массива m по формуле:
     $m = - (n * \ln(p)) / (\ln(2)^2)$ 
    """
    m = - (n * math.log(p)) / (math.log(2) ** 2)
    return int(m) # округляем до целого

def _optimal_k(self, m: int, n: int) -> int:
    """
    Вычисляет оптимальное количество хеш-функций k по формуле:
     $k = (m / n) * \ln(2)$ 
    """
    k = (m / n) * math.log(2)
    return max(1, int(k)) # минимум 1 функция

def _init_hash_functions(self):
    """Инициализирует k хеш-функций со случайными параметрами."""
    self.hash_params = [] # список параметров (a, b) для каждой функции
    for i in range(self.k):
        a = random.randint(1, 1000) # случайный коэффициент
        b = random.randint(0, 1000) # случайное смещение
        self.hash_params.append((a, b))

def _hash(self, key: Any, a: int, b: int) -> int:
    """
    Универсальная хеш-функция для одной из k функций.
    Возвращает индекс в битовом массиве.
    """
    return (a * hash(key) + b) % self.m

def add(self, key: Any):
    """Добавляет элемент в фильтр Блума."""
    # Для каждой из k хеш-функций вычисляем позицию и устанавливаем бит в
1
    for a, b in self.hash_params:
        idx = self._hash(key, a, b) # вычисляем позицию
        self.bit_array[idx] = 1 # устанавливаем бит

def contains(self, key: Any) -> bool:
    """
    Проверяет, возможно ли, что элемент находится в фильтре.
    Может вернуть True для элемента, которого нет (ложноположительное).
    Но никогда не вернет False для элемента, который есть
    (ложноотрицательных нет).
    """

```

```

# Для каждой из k хеш-функций проверяем соответствующий бит
for a, b in self.hash_params:
    idx = self._hash(key, a, b) # вычисляем позицию
    if self.bit_array[idx] == 0: # если хотя бы один бит равен 0
        return False # элемент точно не добавлялся
return True # все биты равны 1 - элемент, вероятно, был добавлен

# Пример использования
bf = BloomFilter(n=1000, p=0.01) # ожидаем 1000 элементов, вероятность
ошибки 1%
bf.add("apple")
bf.add("banana")

print(bf.contains("apple")) # True (точно был добавлен)
print(bf.contains("banana")) # True (точно был добавлен)
print(bf.contains("cherry")) # False или True с вероятностью ~1%

```

4.5 Анализ сложности

- **Добавление:** $O(k)$
 - **Проверка:** $O(k)$
- Преимущества:**
- Экономия памяти.
 - Быстрая вставка и проверка.
- Недостатки:**
- Ложноположительные срабатывания.
 - Нельзя удалять элементы (без модификаций).

5. Сравнение методов

Метод	Гарантия $O(1)$ поиска	Динамичность	Ложноположительные	Память	Применение
Идеальное хеширование	Да	Нет	Нет	$O(n)$	Статические словари, базы данных
Хеширование кушки	Да	Да	Нет	$O(n)$	Кэши, динамические таблицы
Фильтр Блума	Нет (вероятностный)	Да	Да	$O(1)$ на элемент	Орфография, сетевые фильтры