

## Лекция 5. Система непересекающихся множеств (СНМ).

### 1. Введение и основные понятия

**Система непересекающихся множеств (СНМ)**, также известная в англоязычной литературе как **Union-Find** или **Disjoint Set Union (DSU)**, – это структура данных, предназначенная для работы с коллекцией непересекающихся динамических множеств.

Каждое множество идентифицируется своим **представителем** (или **лидером**). Обычно это один из элементов множества, выбранный по определённому правилу (например, корень дерева).

СНМ поддерживает две основные операции:

1. `find(x)` – определяет, к какому множеству принадлежит элемент `x`. Возвращает представителя этого множества.

2. `union(x, y)` – объединяет множества, содержащие элементы `x` и `y`, в одно новое множество.

**Типичные применения СНМ:**

- Построение минимального остовного дерева (алгоритм Краскала).
- Проверка связности графа.
- Поиск связных компонент в графе.
- Алгоритмы кластеризации.
- Отслеживание связности в динамически изменяющихся графах.

### 2. Наивная реализация и её проблема

Простейшая идея – представить каждое множество в виде **дерева**. Корень дерева является его представителем. Все элементы множества хранятся в этом дереве, и каждый элемент, кроме корня, имеет ссылку на своего родителя (`parent`). У корня родитель ссылается на самого себя.

Изначально имеется `n` элементов, каждый из которых образует отдельное множество (дерево из одного узла).

```
class NaiveDSU:
```

```
    def __init__(self, n: int):  
        # Изначально каждый элемент - корень своего дерева.  
        # parent[i] = i для всех i.  
        self.parent = list(range(n))
```

```
    def find(self, x: int) -> int:  
        """Рекурсивно поднимается по родителям до корня."""  
        if self.parent[x] == x:  
            return x  
        return self.find(self.parent[x])
```

```
    def union(self, x: int, y: int) -> None:  
        """Находит корни деревьев для x и y и делает один корень родителем  
        другого."""  
        root_x = self.find(x)  
        root_y = self.find(y)
```

```

if root_x != root_y:
    # Просто подвешиваем дерево root_x к корню root_y.
    self.parent[root_x] = root_y

```

**Проблема:** в наивной реализации операция union может легко создавать **вырожденные деревья** (вытянутые в «бамбук»). В таком дереве операция find будет вынуждена пройти весь путь до корня, что в худшем случае требует **O(n)** времени. При последовательности из m операций общая сложность может достичь **O(m \* n)**, что неэффективно для больших n и m.

### 3. Эвристики для оптимизации

Для ускорения работы СНМ применяются две мощные эвристики.

#### 3.1. Ранговая эвристика (Union by Rank)

**Идея:** при объединении двух деревьев всегда **подвешиваем дерево меньшей высоты к корню дерева большей высоты**. Это предотвращает вырождение дерева в длинную цепочку.

Для реализации заведём массив rank, где rank[x] хранит **верхнюю оценку высоты** дерева с корнем в x. Изначально ранг каждого элемента равен 0.

```

class DSUWithRank:
    def __init__(self, n: int):
        self.parent = list(range(n))
        self.rank = [0] * n # Изначально высота каждого дерева ~ 0.

    def find(self, x: int) -> int:
        if self.parent[x] == x:
            return x
        return self.find(self.parent[x])

    def union(self, x: int, y: int) -> None:
        root_x = self.find(x)
        root_y = self.find(y)
        if root_x == root_y:
            return # Уже в одном множестве.

        # Решаем, какое дерево к какому подвешивать.
        if self.rank[root_x] < self.rank[root_y]:
            # Дерево root_x "меньше". Подвешиваем его к root_y.
            self.parent[root_x] = root_y
        elif self.rank[root_x] > self.rank[root_y]:
            # Дерево root_y "меньше". Подвешиваем его к root_x.
            self.parent[root_y] = root_x
        else:
            # Ранги равны. Неважно, какое к какому подвесить, но ранг нового
            # корня увеличится на 1.
            self.parent[root_y] = root_x
            self.rank[root_x] += 1

```

**Утверждение:** при использовании ранговой эвристики высота любого дерева не превышает  $O(\log n)$ .

**Доказательство (интуитивное):** рассмотрим дерево с корнем, имеющим ранг  $r$ . Индукцией можно показать, что такое дерево содержит как минимум  $2^r$  элементов. Поскольку всего элементов  $n$ , максимально возможный ранг (а значит, и высота) ограничен  $\log_2 n$ . Следовательно, операция `find` в худшем случае выполняется за  $O(\log n)$ .

### 3.2. Эвристика сжатия путей (Path Compression)

Идея: при выполнении операции `find(x)` мы проходим от  $x$  до корня. Давайте «переподвесим» сам элемент  $x$  и все элементы на этом пути непосредственно к корню. Это значительно упростит будущие запросы для этих элементов.

Реализуется небольшим изменением в методе `find`:

```
class DSUWithPathCompression:
    def __init__(self, n: int):
        self.parent = list(range(n))

    def find(self, x: int) -> int:
        if self.parent[x] != x:
            # Рекурсивно ищем корень и сразу же делаем его родителем для x.
            self.parent[x] = self.find(self.parent[x])
        return self.parent[x]

    def union(self, x: int, y: int) -> None:
        root_x = self.find(x)
        root_y = self.find(y)
        if root_x != root_y:
            self.parent[root_x] = root_y
```

Эта эвристика радикально «сплюсчивает» деревья. После нескольких операций `find` дерево превращается в практически плоскую структуру, где большинство элементов ссылаются напрямую на корень.

## 4. Оптимальная реализация: комбинация эвристик

Максимальная эффективность достигается при одновременном использовании **обеих эвристик**: ранговой и сжатия путей.

```
class DSU:
    """Оптимальная реализация СММ с эвристиками ранга и сжатия путей."""

    def __init__(self, n: int):
        self.parent = list(range(n))
        self.rank = [0] * n

    def find(self, x: int) -> int:
        """Возвращает корень дерева, содержащего x, со сжатием пути."""
        if self.parent[x] != x:
            self.parent[x] = self.find(self.parent[x])
        return self.parent[x]
```

```

def union(self, x: int, y: int) -> None:
    """Объединяет множества, содержащие x и y, используя ранг."""
    root_x = self.find(x)
    root_y = self.find(y)
    if root_x == root_y:
        return

    # Ранговая эвристика: меньшее дерево подвешиваем к большему.
    if self.rank[root_x] < self.rank[root_y]:
        self.parent[root_x] = root_y
    elif self.rank[root_x] > self.rank[root_y]:
        self.parent[root_y] = root_x
    else:
        # Если ранги равны, неважно, кого к кому подвесить, но ранг
        # нового корня увеличится.
        self.parent[root_y] = root_x
        self.rank[root_x] += 1

def is_connected(self, x: int, y: int) -> bool:
    """Проверяет, принадлежат ли x и y одному множеству."""
    return self.find(x) == self.find(y)

```

## 5. Анализ сложности

Амортизированный анализ показывает, что эта структура данных чрезвычайно эффективна.

- **Только ранговая эвристика:** время работы операции  $O(\log n)$ .
- **Только эвристика сжатия путей:** время работы также примерно  $O(\log n)$  для реалистичных значений  $n$ .
- **Комбинация обеих эвристик:** время работы на операцию становится почти постоянным. Точнее, оно ограничено **обратной функцией Аккермана**  $\alpha(n)$ .

**Функция Аккермана**  $A(m, n)$  растёт чрезвычайно быстро. Её обратная функция  $\alpha(n)$  растёт, наоборот, очень медленно. Для всех мыслимых на практике значений  $n$   $\alpha(n) < 5$ .

Таким образом, на практике можно считать, что каждая операция `find` и `union` выполняется в **среднем за время, близкое к  $O(1)$** .

**Неформальное объяснение:** эвристика сжатия путей делает деревья очень плоскими, а трудные случаи, которые могли бы привести к длинным путям, «разруливаются» ранговой эвристикой на этапе `union`. Чем больше операций выполняется, тем «лучше» становится структура деревьев, ускоряя последующие запросы.

## 6. Пример использования

Рассмотрим классическую задачу: подсчёт компонент связности в графе.

```

def count_connected_components(n: int, edges: list[tuple[int, int]]) -> int:
    dsu = DSU(n)

```

```

for u, v in edges:
    dsu.union(u, v)

# Количество компонент связности равно количеству уникальных корней.
unique_roots = {dsu.find(i) for i in range(n)}
return len(unique_roots)

# Пример
if __name__ == "__main__":
    # Граф с 5 вершинами и рёбрами: 0-1, 1-2, 3-4
    n = 5
    edges = [(0, 1), (1, 2), (3, 4)]
    num_components = count_connected_components(n, edges)
    print(f"Количество компонент связности: {num_components}") # Вывод: 2

```

## 7. Итог

Реализация	find (худший случай)	union (худший случай)	Примечания
Наивная	$O(n)$	$O(n)$	Быстро вырождается
С рангом	$O(\log n)$	$O(\log n)$	Хороший баланс
Со сжатием путей	$O(\alpha(n))$	$O(\alpha(n))$	Практически константа