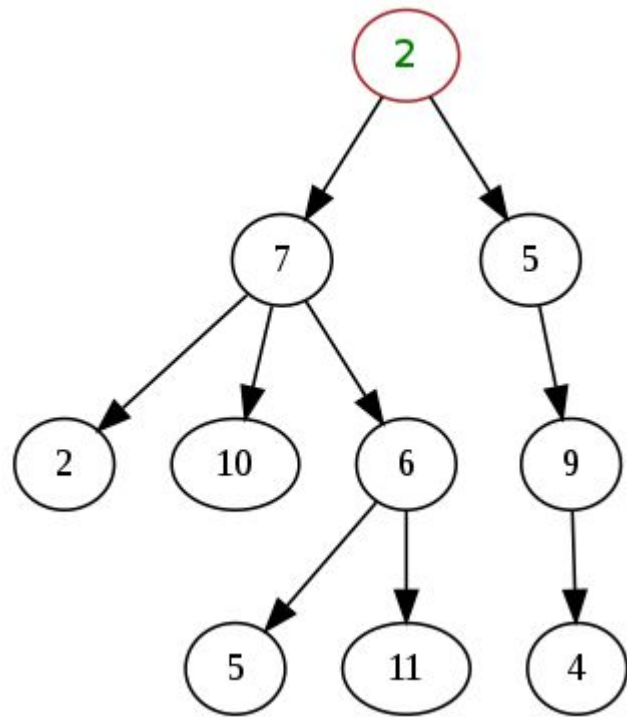


## 2. Бінарне дерево пошуку. Купа. Heapsort

# Дерево

- Дерево (tree) – абстрактний тип даних (ADT), що має колекцію вузлів (nodes), починаючи з кореневого (root) вузла.
- Кожен вузол містить значення (value), а також список посилань на вузли нижчого рівня (вузли-нащадки, child nodes). Цей список посилань:
  - Не може містити дублікатів
  - Жодне з посилань не може вказувати на корінь дерева
- Вузли, що не мають нащадків, називаються листами (leaf nodes)



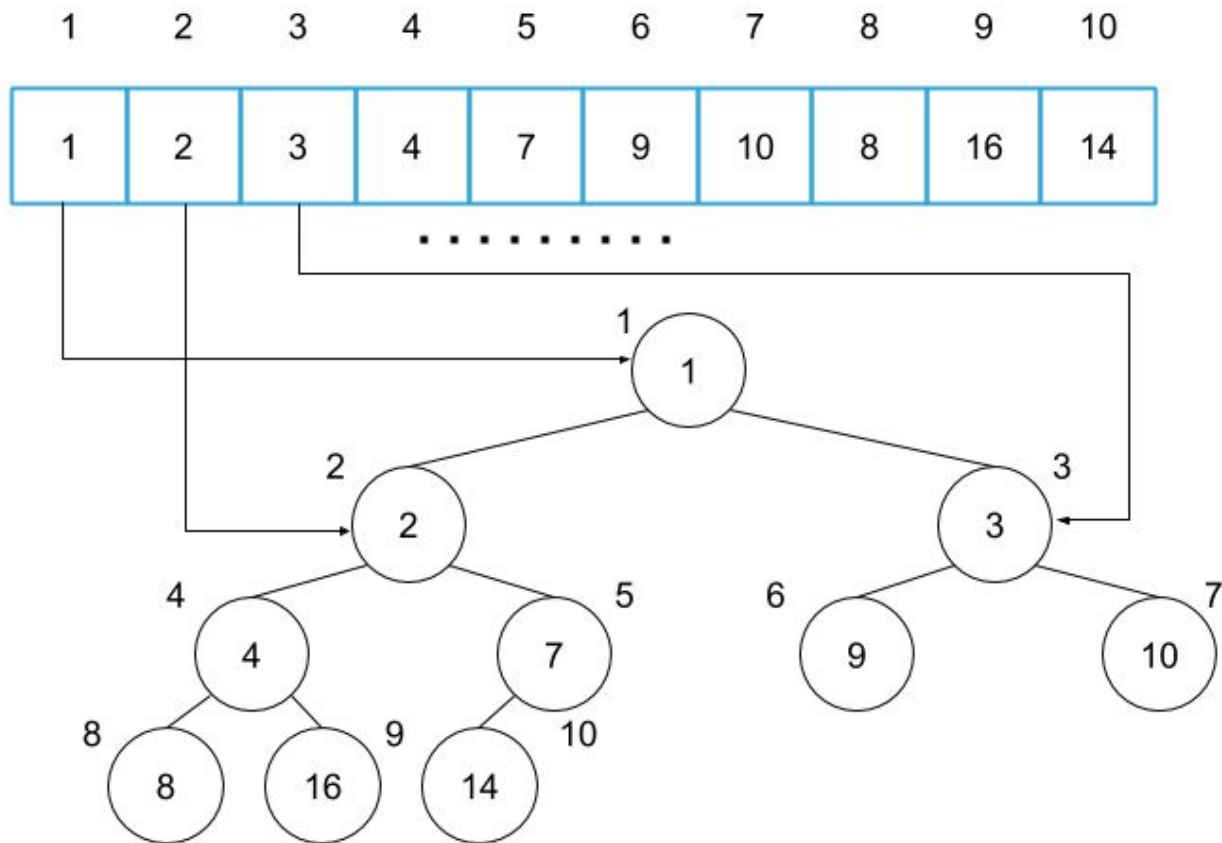
*Довільне дерево*

# Купа

- Купа (heap) – структура даних, заснована на дереві, яке відповідає властивості купи
- **Властивість купи:** для будь-якого вузла  $C$ , якщо  $P$  – це його вузол-предок (parent node), то:
  - Значення у вузлі  $P$  **менше або рівне** значенню у вузлі  $C$  (мінімальна купа, **min heap**)
  - Значення у вузлі  $P$  **більше або рівне** значенню у вузлі  $C$  (максимальна купа, **max heap**)
- Купа зазвичай **реалізується** за допомогою **неявної структури, у основі якої лежить масив** (динамічний або фіксованого розміру), кожен елемент якого представляє вузол у дереві, а зв'язок parent-child визначається неявно по індексу

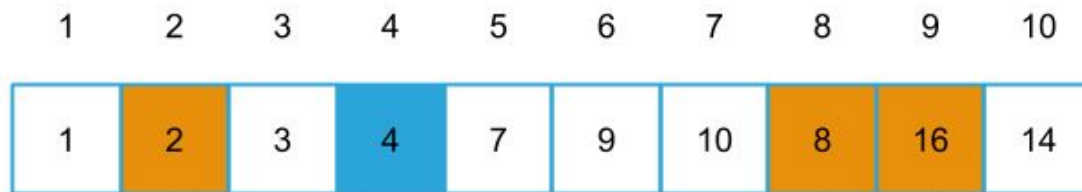
# Представлення min heap у вигляді масиву

Індексування (для масивів з індексами, що починаються з 1):



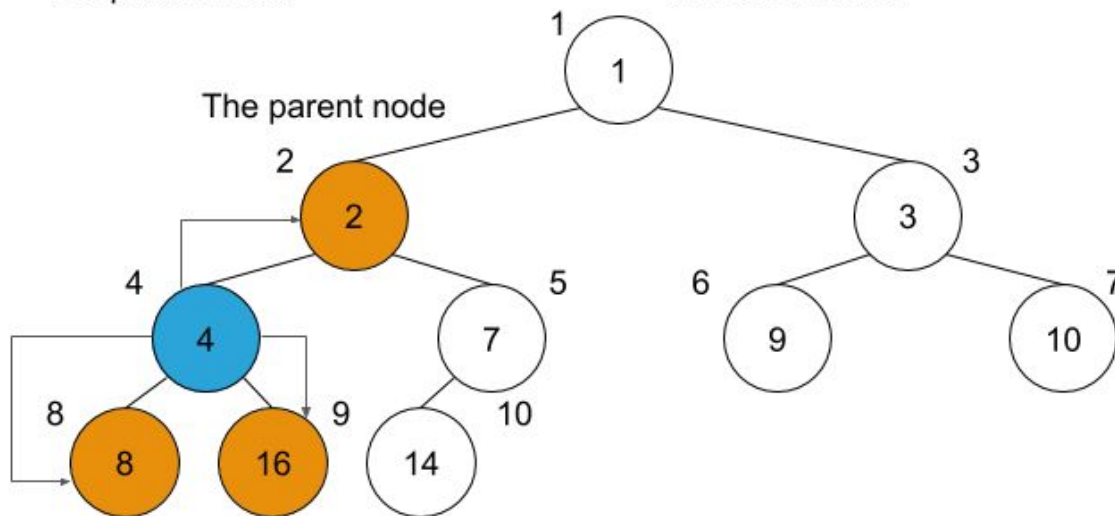
- Кореневий вузол:  
 $i = 1$  (перший елемент масиву)
- Вузол-предок:  
 $\text{parent}(i) = i / 2$
- Лівий нащадок:  
 $\text{left}(i) = 2i$
- Правий нащадок:  
 $\text{right}(i) = 2i + 1$

# Представлення min heap у вигляді масиву



The parent node

The child nodes



The child nodes

# Реалізація купи

- Створюємо клас, що визначає купу
- Конструктор приймає масив `arr` як аргумент. У цьому масиві зберігатимуться елементи купи
- Вхідний масив `arr` ще не впорядкований. Результатом виконання методу `build_min_heap` буде впорядкований масив `arr`, що задовольняє властивості купи
- Реалізували методи `parent`, `left`, `right`, які оперують індексами і повертають індекс відповідного вузла (вузла-предка, лівого нащадка, правого нащадка відповідно)

```
class Heap:
    def __init__(self, arr):
        self.arr = arr
        self.build_min_heap()

    @staticmethod
    def parent(i):
        return i // 2

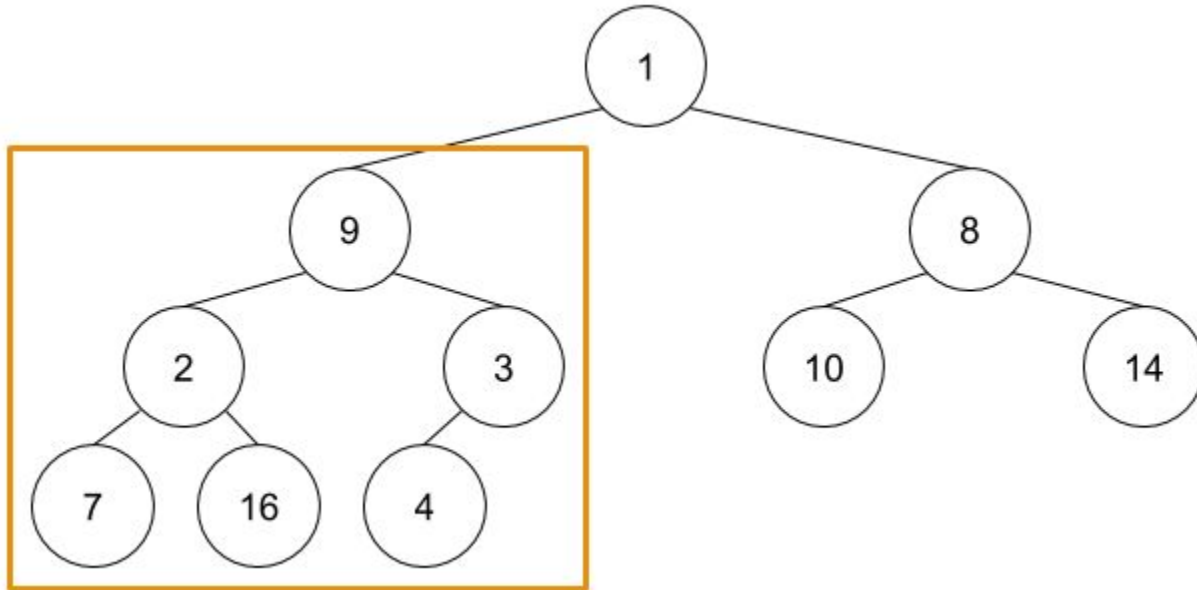
    @staticmethod
    def left(i):
        return i * 2 + 1

    @staticmethod
    def right(i):
        return i * 2 + 2

    def size(self):
        return len(self.arr)
```

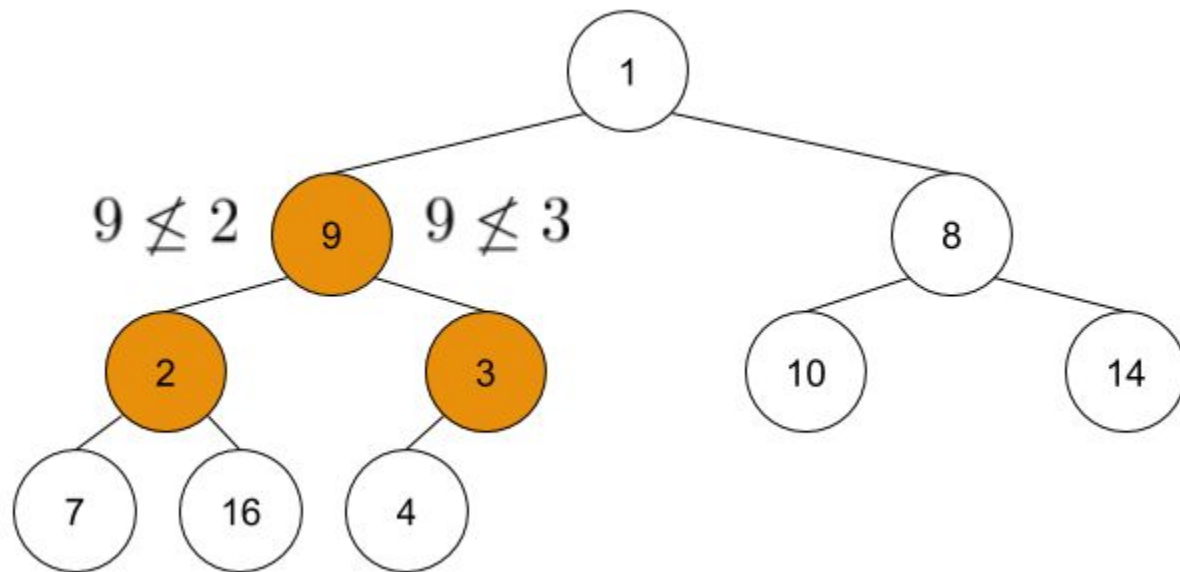
# 1. Побудова купи

Розглянемо таке невпорядковане дерево, і його виділене помаранчевим піддерево:



## 2. Побудова купи

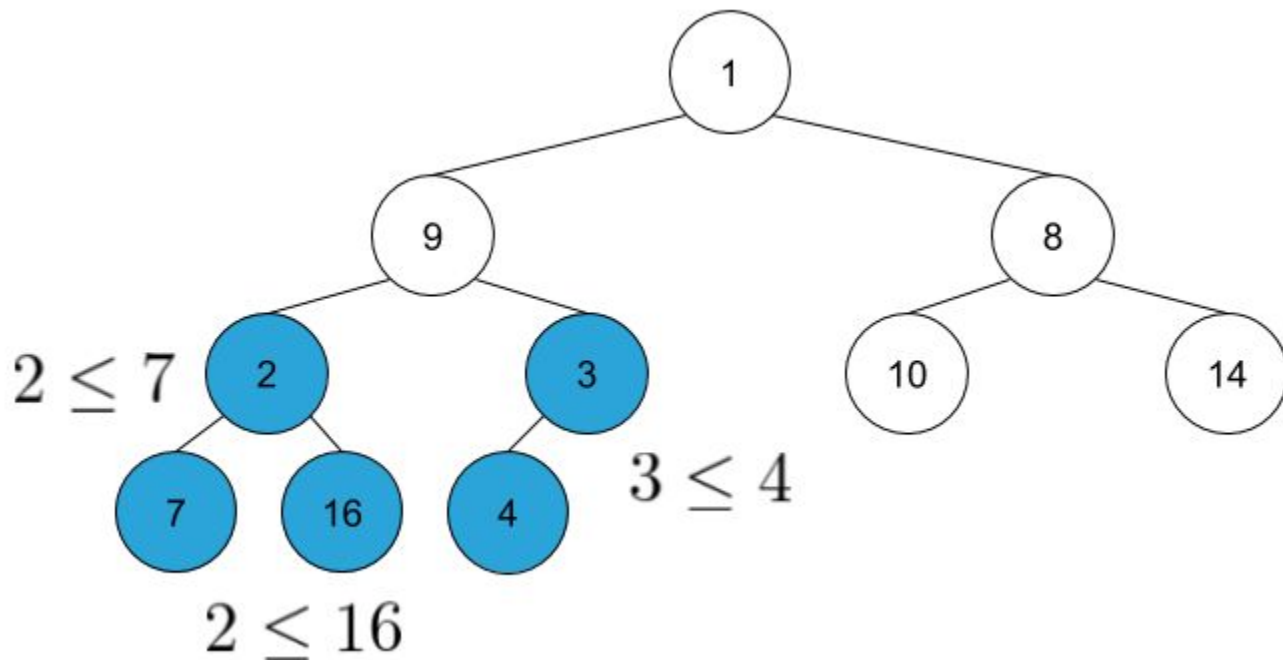
Три виділених вузли не задовольняють властивості min heap:





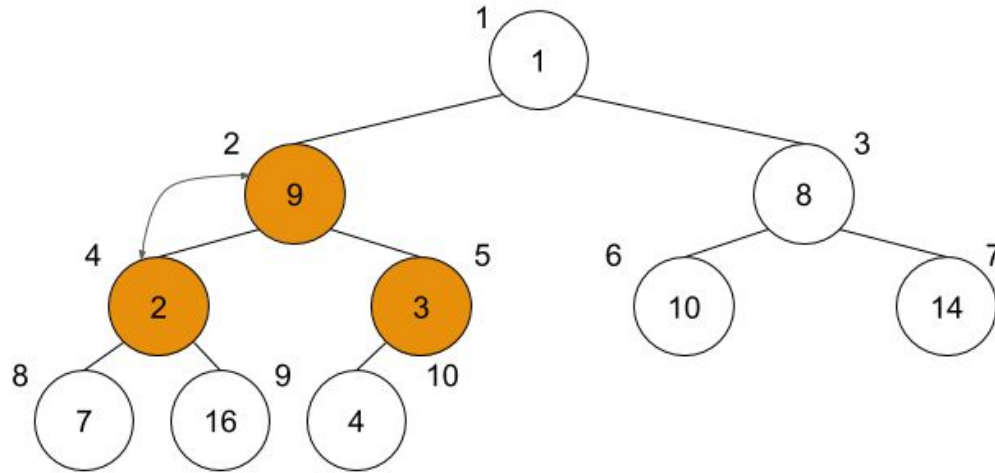
### 3. Побудова купи

При цьому нащадки задовольняють властивості min heap:



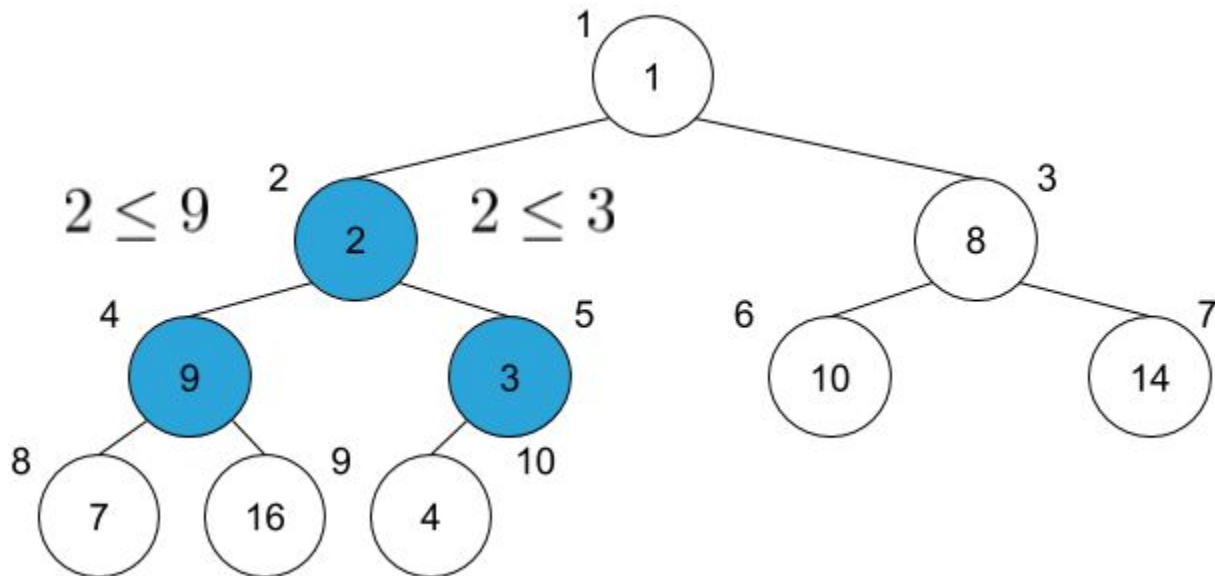
## 4. Побудова купи – операція sift\_down

Потрібно визначити операцію (назвемо її `sift_down`), яка внесе зміни в дерево, переносячи певні вузли вниз, так, щоб відновити властивість купи. Ця операція приймає індекс вузла як аргумент. Нижче показано хід виконання `sift_down(2)`:



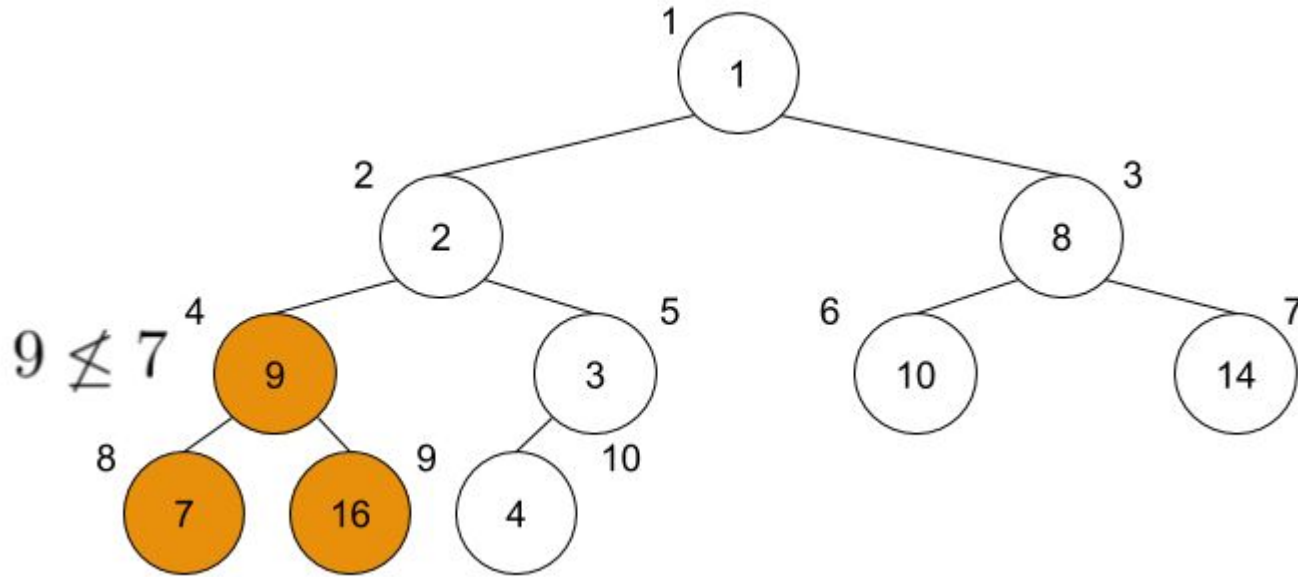
## 5. Побудова купи – операція sift\_down

Результатом виконання `sift_down(2)` є зміна місцями вузла-предка і вузла-нащадка із найменшим значенням. Тепер властивість купи виконується у виділеному піддереві:



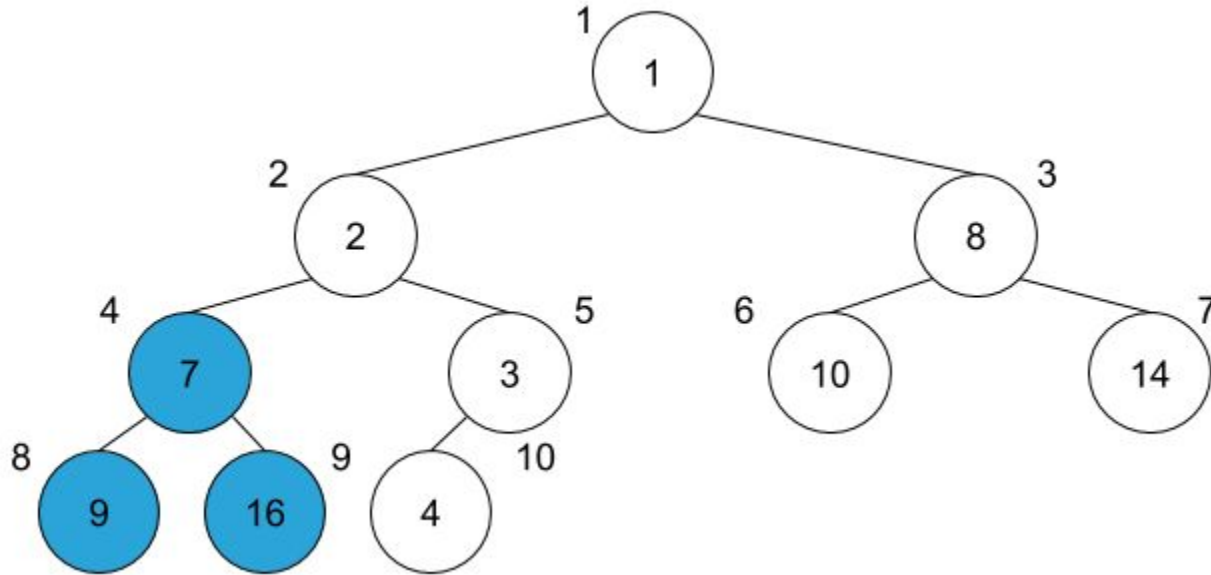
## 6. Побудова купи – операція sift\_down

Після виконання `sift_down(2)` залишається ще одне піддерево, яке не задовольняє властивості купи:



## 7. Побудова купи – операція sift\_down

Це виправиться після виконання `sift_down(4)` (застосування `sift_down` рекурсивно до вузла, на місце якого було переміщено вузол із верхнього рівня). Результуюче дерево є min heap:



## 8. Побудова купи – операція `sift_down`

- Таким чином, операція `sift_down(X)`: змінює місцями певний вузол `X` із його одним із його нащадків, якщо значення у вузлі `X` більше, ніж значення у вузлі-нащадку
- При цьому для обміну вибирається нащадок із мінімальним значенням з-поміж двох
- Для виконання `sift_down` необхідно, щоб вузли-нащадки та їхні піддерева задовольняли властивості купи

## 9. Побудова купи – реалізація операції sift\_down

```
def min_child(self, i):
    left = Heap.left(i)
    right = Heap.right(i)
    length = self.size()
    smallest = i
    if left < length and self.arr[i] > self.arr[left]:
        smallest = left
    if right < length and self.arr[smallest] > self.arr[right]:
        smallest = right
    return smallest

def sift_down(self, i):
    while True:
        min_child = self.min_child(i)
        if i == min_child:
            break
        self.arr[i], self.arr[min_child] = self.arr[min_child], self.arr[i]
        i = min_child
```

## 10. Побудова купи – операція `build_min_heap`

- Для побудови min heap потрібно проітеруватись по всіх вузлах, окрім листів, починаючи з нижнього рівня, і виконати `sift_down`
- Псевдокод:

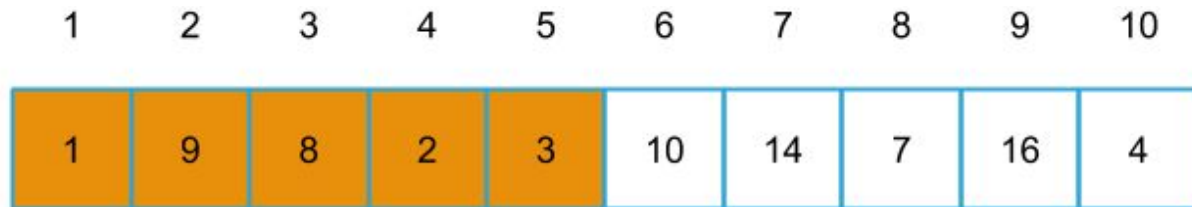
```
build_min_heap(array)
```

```
    for i=n/2 downto 1
```

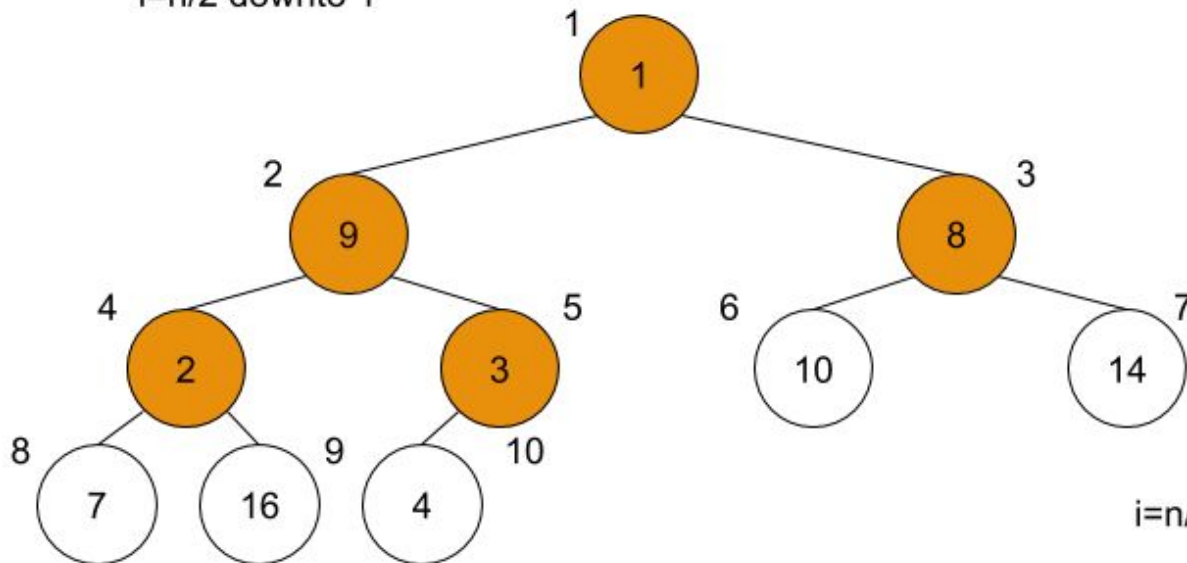
```
        do min_heapify(array, i)
```



# 11. Побудова купи – операція build\_min\_heap



$i=n/2$  downto 1



$i=n/2$  downto 1

## 12. Побудова купи – реалізація операції build\_min\_heap

```
def build_min_heap(self):  
    for i in reversed(range(len(self.arr) // 2)):  
        self.sift_down(i)
```

# Операція sift\_up. Додавання в купу

- Операція sift\_up аналогічна до sift\_down, але переміщує певний вузол вгору, допоки не буде відновлено властивість купи:

```
def sift_up(self, i):  
    while i > 0:  
        parent = Heap.parent(i)  
        if self.arr[i] < self.arr[parent]:  
            self.arr[parent], self.arr[i] = self.arr[i], self.arr[parent]  
        i = parent
```

- Ця операція використовується для відновлення властивості купи при додаванні нового елемента (insert)
- Відповідно для реалізації insert потрібно додати елемент у кінець внутрішнього масиву (arr), і викликати sift\_up для цього нового вузла

```
def insert(self, e):  
    self.arr.append(e)  
    self.sift_up(self.size() - 1)
```

# Операція delete\_min (видалення мінімального)

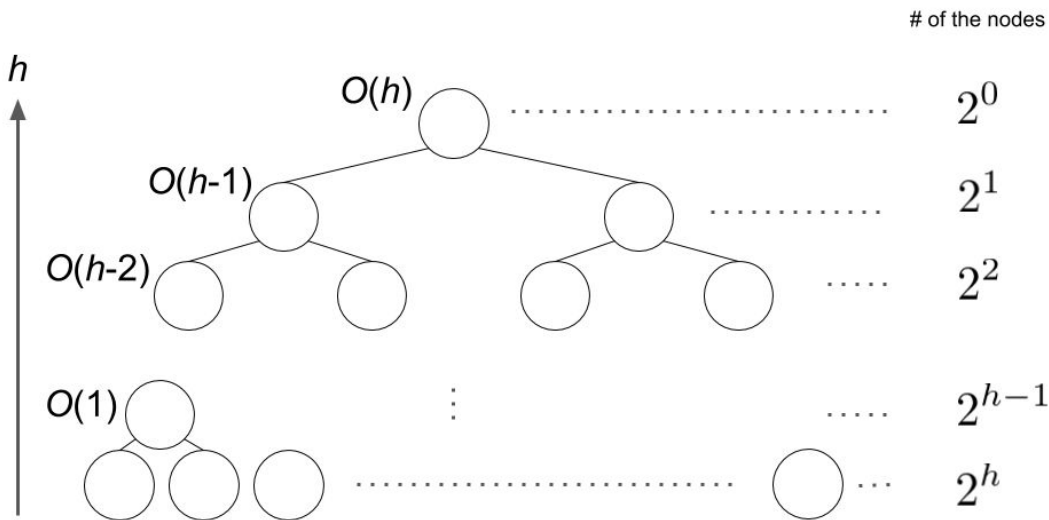
- Операція sift\_down також використовується для відновлення властивості купи після видалення мінімального елементу (який знаходиться на початку масиву, тобто в корені дерева)
- Реалізація видалення мінімального елементу:

```
def delete_min(self):  
    if self.size() == 0:  
        return None  
    self.arr[0], self.arr[-1] = self.arr[-1], self.arr[0]  
    head = self.arr.pop()  
    if self.size() > 0:  
        self.sift_down(0)  
    return head
```

- Цей код: змінює місцями перший (мінімальний елемент) і останній елементи масиву arr, видаляє останній елемент масиву (на якому розміщено мінімальний елемент), а потім виконує sift\_down з кореня

# Складність операції sift\_down

- На малюнку показано складність операції `sift_down`, залежно від рівня дерева (до вузла на якому застосовується `sift_down`), де  $h$  – висота дерева:



# Складність операції build\_min\_hear

- Складність build\_min\_hear – сума складностей для внутрішніх вузлів (виключаючи листи):

$$O(2^0 \times h + 2^1 \times (h - 1) + \dots + 2^{h-1} \times 1) = O(2^h)$$

- Просумувавши кількості вузлів на кожному рівні отримаємо загальну кількість елементів у купі (n):

$$2^0 + 2^1 + \dots + 2^{h-1} + 2^h = n$$

- Перетворивши геометричну прогресію, отримаємо висоту дерева:

$$1 + 2 + 2 \cdot 2^1 + \dots + 2 \cdot 2^{h-1} = 1 + 2(2^h - 1) = n$$
$$\therefore h = \log(n + 1) - 1$$

# Складності операцій

- Таким чином, складність **build\_min\_heap** –  $O(n)$ , **sift\_down** –  $O(\log(n))$
- Складність **sift\_up** – теж  $O(\log(n))$ , це можна довести аналогічно
- Операція **sift\_down** використовується при побудові купи та при видаленні елемента, **sift\_up** – при додаванні елемента
- Відповідно і **insert**, і **delete\_min** мають логарифмічну складність  $O(\log(n))$
- Реалізація **build\_min\_heap**, що використовує операцію **sift\_down**, називається **алгоритмом Флойда**
- Така реалізація дозволяє ефективно будувати купу з  $n$  елементів (за  $O(n)$ ), бо створення порожньої купи та додавання кожного з  $n$  елементів через метод **insert** (за  $O(\log(n))$ ) потребувало би  $O(n \cdot \log(n))$  операцій

# Підсумок. Складності операцій

Операція	Складність
find_min	$O(1)$
delete_min	$O(\log(n))$ (*)
insert	$O(\log(n))$ (*)
build_min_heap	$O(n)$

(\*) – якщо купу реалізовано за допомогою динамічного масиву, наведена складність є **амортизованою**. Додавання або видалення елемента з динамічного масиву може призвести до зміни його розміру (зазвичай, подвоєння або зменшення вдвічі), що має лінійну (від кількості елементів) складність, що обумовлена необхідністю копіювання у масив нового розміру.



# heapsort

- Маючи відповідну купу (min heap – для сортування за зростанням, max heap – для сортування за спаданням), можна реалізувати алгоритм сортування heapsort:

```
def heap_sort(arr):  
    heap = Heap(arr)  
    sorted_arr = []  
    while heap.size() > 0:  
        sorted_arr.append(heap.delete_min())  
    return sorted_arr
```

# Складність heapsort

- Складність:
  - Створення купи (і відповідно виклик `build_min_heap`) потребує  $O(n)$  часу
  - Далі, для кожного з  $n$  елементів, виконується операція `delete_min`, яка працює за  $O(n \cdot \log(n))$
  - Відповідно ця реалізація heapsort потребує  $O(n + n \cdot \log(n)) =$   
 **$O(n \cdot \log(n))$  часу, і  $O(n)$  додаткової пам'яті** (оскільки ми копіюємо впорядковану послідовність у додатковий масив)

# Heapsort (без додаткової пам'яті)

- Також можливо уникнути створення додаткового масиву, використовуючи підхід, схожий до selection sort. Псевдокод:

```
procedure heapsort(a, count) is  
    build_min_heap(a, count)  
    end ← count - 1  
    while end > 0 do  
        swap(a[end], a[0])  
        end ← end - 1  
        siftDown(a, 0, end)
```

# Застосування купи

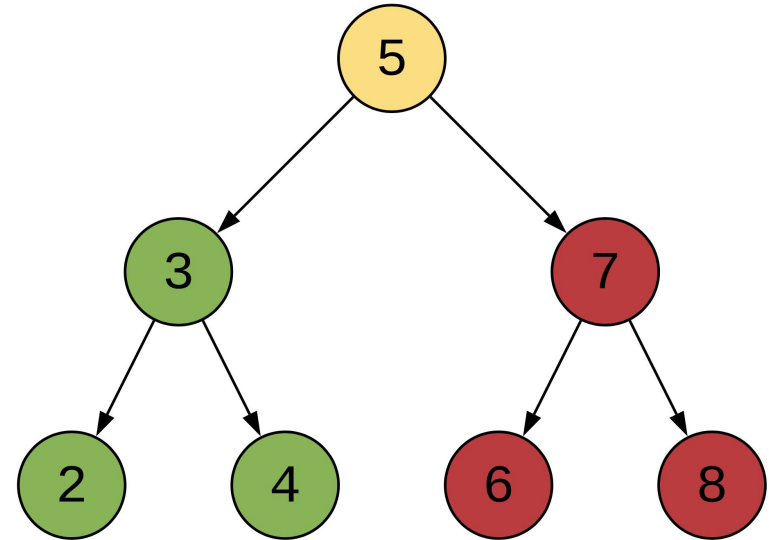
- Сортування – heapsort
- Черга з пріоритетом (priority queue)
- Алгоритми вибірки (selection): пошук мінімального/максимального елементу за константний час, пошук k-того найбільшого/найменшого елементу за суб-лінійний час
- K-way merge: ефективне об'єднання декількох відсортованих потоків даних у один
- Алгоритми на графах

# Бінарне дерево пошуку

- Бінарне дерево – дерево, у якому кожен вузол може мати не більше двох нащадків
- Бінарне дерево пошуку (binary search tree – BST) – структура даних, що засновується на бінарному дереві, і зберігає впорядковані елементи
- Бінарне дерево пошуку дозволяє реалізовувати множини (set), і відповідно швидку перевірку на наявність певного ключа в множині, а також пошук значення по ключу
- Пошук у бінарному дереві пошуку засновується на бінарному пошуку: під час обходу дерева на кожному рівні визначається (залежно від значення шуканого ключа та значення у поточному вузлі), у якому піддереві продовжувати пошук – лівому чи правому

# Основна властивість BST

- Якщо позначити вузол-предок як  $P$ , а вузли-нащадки (лівий/правий відповідно) як  $C_1$  і  $C_2$ , а ключ вузла  $P$  як  $\text{key}(P)$  (аналогічно для  $C_1$  і  $C_2$ ), то у BST завжди одночасно виконуються умови:
  - $\text{key}(C_1) < \text{key}(P)$
  - $\text{key}(C_2) > \text{key}(P)$
- На малюнку праворуч жовтим позначено кореневий вузол. Усі елементи, виділені зеленим (ліве піддерево) менше за нього, виділені червоним (праве піддерево) – більше за нього



# Реалізація BST

- Цей код визначає основну структуру BST
- Клас Node – це вузол у дереві, що має ключ, значення, а також посилання на ліві та праві вузли
- Сам клас BST містить лише посилання на корінь дерева, екземпляр класу Node

```
class BST:
    class Node:
        def __init__(self, key, value):
            self.key = key
            self.value = value
            self.left = None
            self.right = None

    def __init__(self):
        self.root = None
```

# Пошук у бінарному дереві

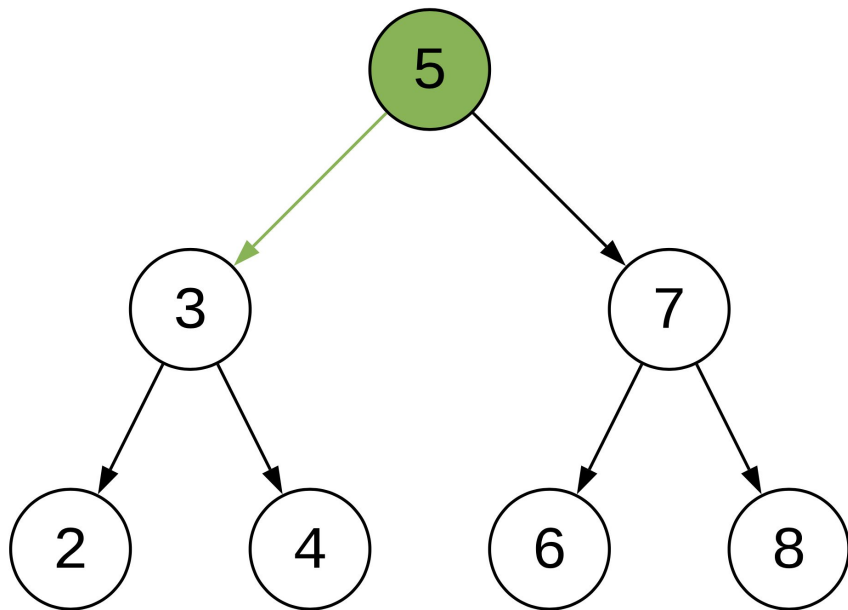
**Алгоритм.** Починаючи з кореня дерева:

1. Якщо шуканий ключ дорівнює ключу в поточному вузлі, **повертаємо значення та закінчуємо пошук**
2. Якщо шуканий ключ менше за ключ у поточному вузлі, переходимо до лівого нащадка, знову перевіряємо умови (1)-(3)
3. Якщо шуканий ключ більше за ключ у поточному вузлі, переходимо до правого нащадка, знову перевіряємо умови (1)-(3)
4. Якщо виконалась умова (2) або (3), але відповідного нащадка немає, **завершуємо пошук – шуканого ключа в дереві немає**



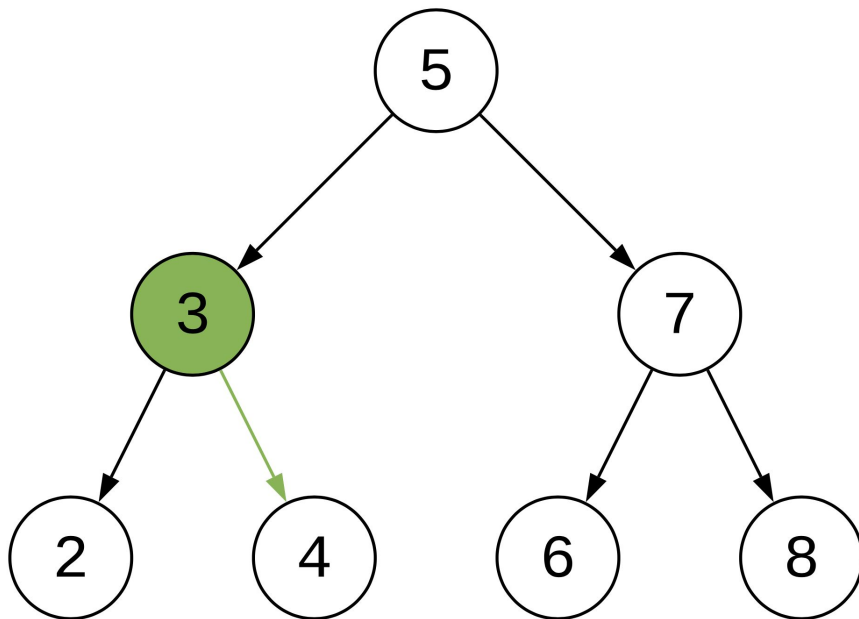
# 1. Пошук у бінарному дереві. Приклад 1

Шукаємо ключ, що дорівнює 4. Поточний вузол і напрямок переходу показано зеленим, показано лише ключі (не значення). Шуканий ключ менше за ключ у поточному вузлі, переходимо ліворуч:



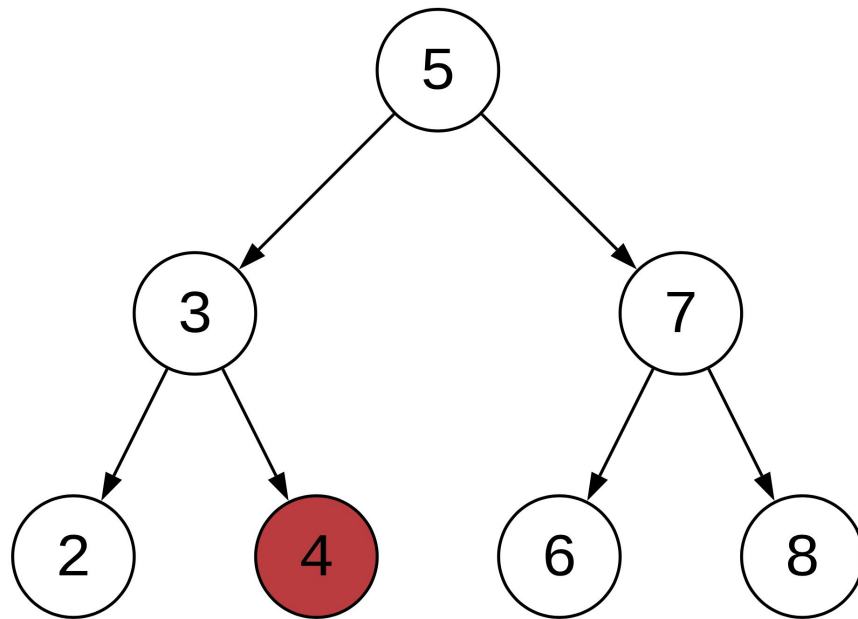
## 2. Пошук у бінарному дереві. Приклад 1

Шукаємо ключ, що дорівнює 4. Шуканий ключ більше за поточний, переходимо праворуч:



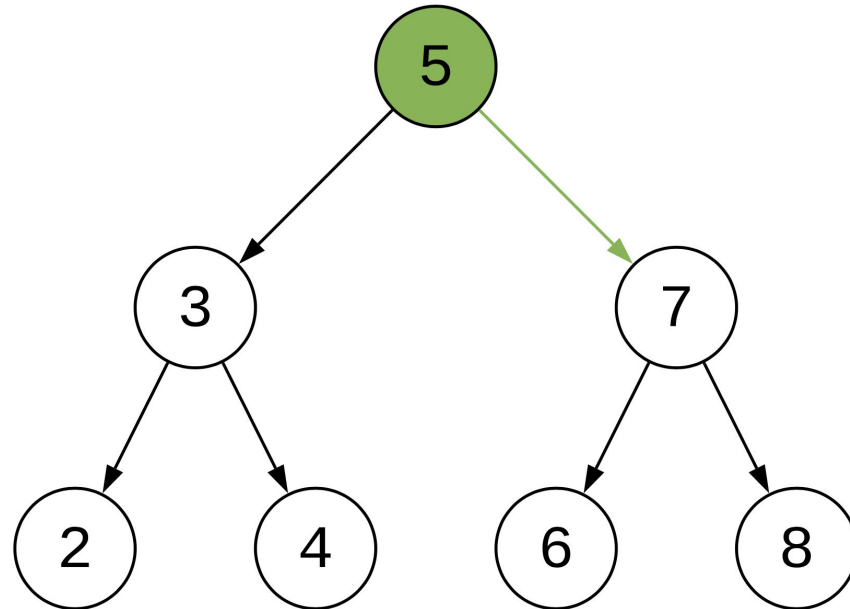
## 2. Пошук у бінарному дереві. Приклад 1

Шуканий ключ (4) знайдено:



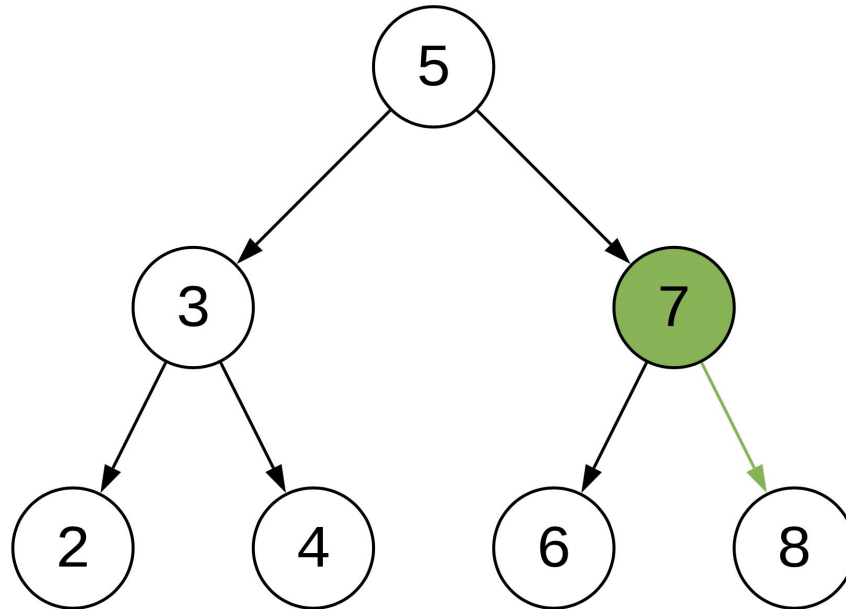
# 1. Пошук у бінарному дереві. Приклад 2

Шукаємо ключ, що дорівнює **9**. Шуканий ключ більше за поточний, переходимо праворуч:



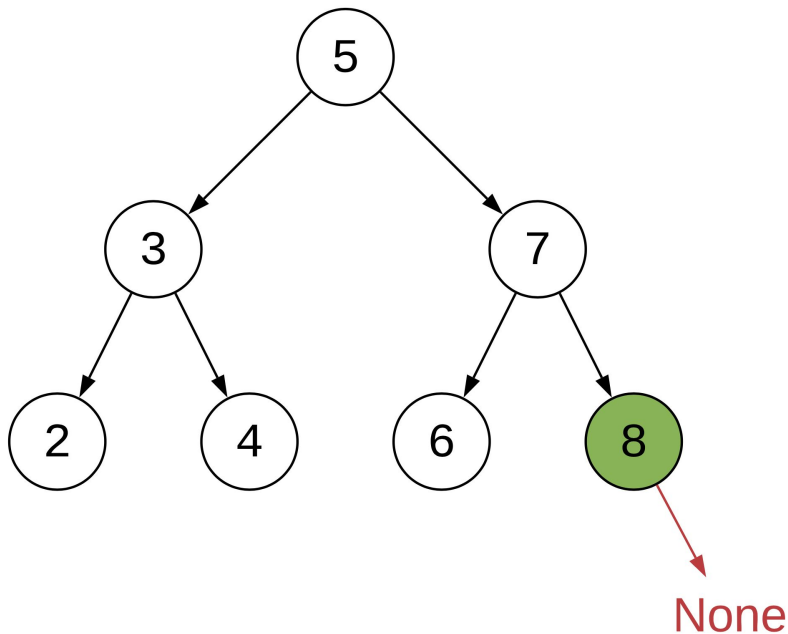
## 2. Пошук у бінарному дереві. Приклад 2

Шукаємо ключ, що дорівнює **9**. Шуканий ключ більше за поточний, переходимо праворуч:



## 2. Пошук у бінарному дереві. Приклад 2

Шукаємо ключ, що дорівнює **9**. Шуканий ключ більше за поточний, переходимо праворуч. Правого нащадка немає, отже, шуканого ключа немає у дереві, завершуємо пошук:



# Реалізація пошуку у BST

- Відповідно до описаного алгоритму, починаємо від кореня, і виконуємо переходи вліво/вправо залежно від значення шуканого ключа та значення ключа в поточному вузлі
- Якщо поточний вузол має шукане значення, повертаємо значення в цьому вузлі
- Якщо дійшли до вузла, що не має нащадків, і ключ досі не знайдено, повертаємо None

```
def get(self, key):  
    x = self.root  
    while x is not None:  
        if key < x.key:  
            x = x.left  
        elif key > x.key:  
            x = x.right  
        else:  
            return x.value  
    return None
```

# Додавання пари “ключ-значення” у BST

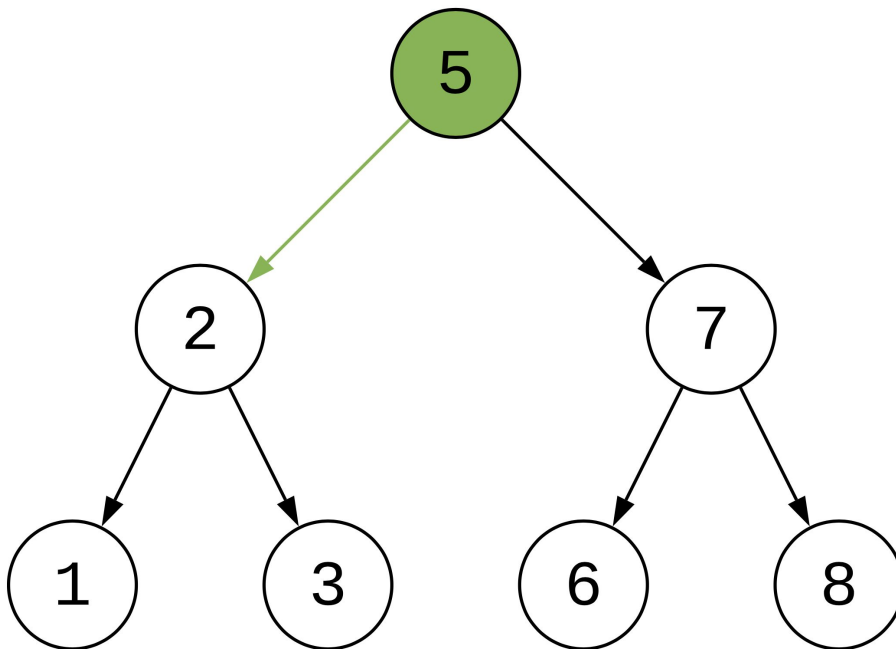
## Алгоритм.

- Шукаємо у дереві ключ, який потрібно вставити. Два випадки:
  - Якщо такого ключа немає, додаємо новий вузол
  - Якщо ключ знайдено, замінюємо у відповідному вузлі значення на нове



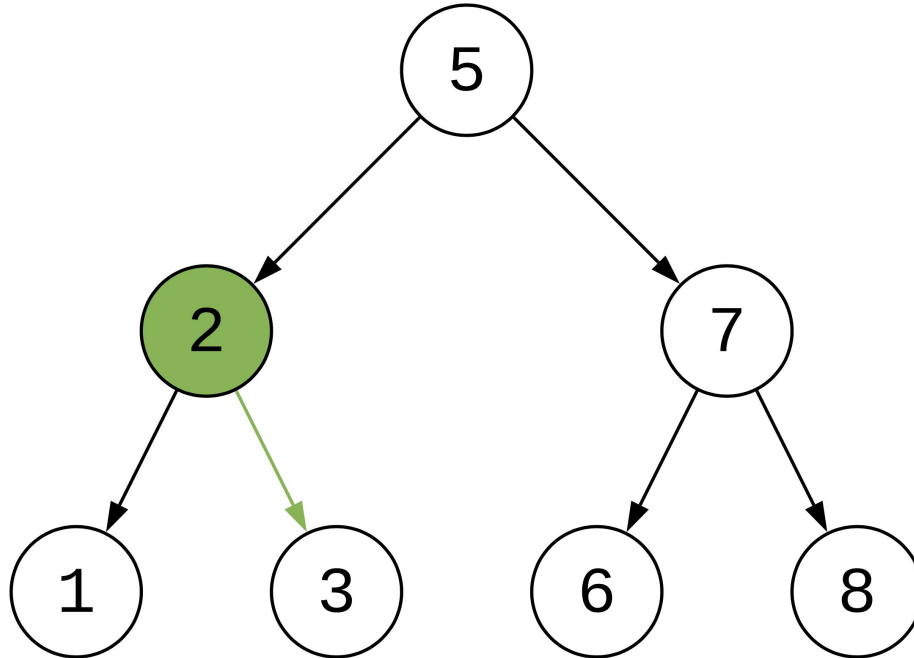
# 1. Вставка у бінарне дерево. Приклад

Вставимо пару “ключ-значення”, у якій ключ дорівнює **4**. Спочатку виконуємо пошук:



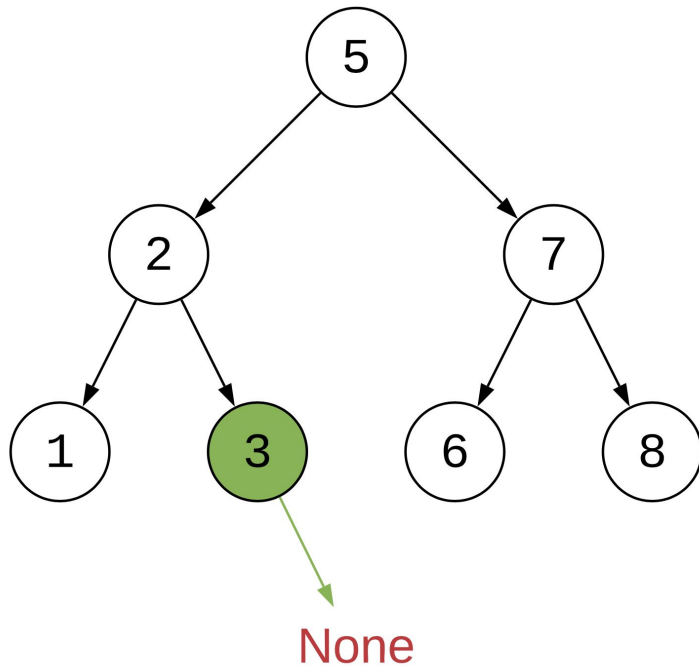
## 2. Вставка у бінарне дерево. Приклад

Вставляємо пару “ключ-значення”, у якій ключ дорівнює 4. Продовжуємо пошук:



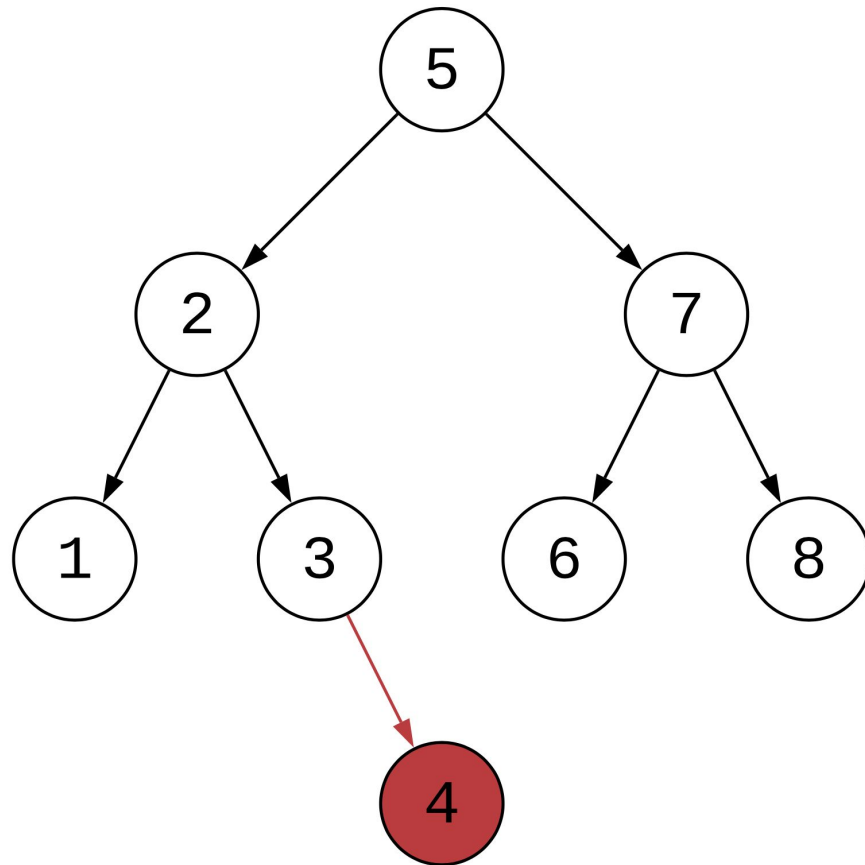
### 3. Вставка у бінарне дерево. Приклад

Вставляємо пару “ключ-значення”, у якій ключ дорівнює 4. Дійшли до листа дерева: ключ, що вставляється, більше за ключ у поточному вузлі, але правого нащадка немає, відповідно, цього ключа ще немає в дереві:



## 4. Вставка у бінарне дерево. Приклад

Вставляємо пару “ключ-значення”, у якій ключ дорівнює **4**. Створюємо новий вузол із цією парою “ключ-значення”, і додаємо посилання на цей вузол (до вузла, що містить ключ, що дорівнює 3). Нові вузол і посилання виділені червоним:



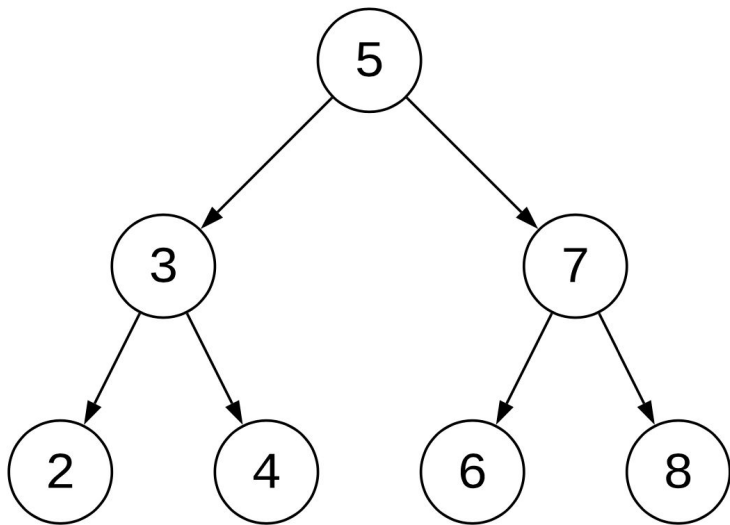
# Реалізація вставки у BST

- Рекурсивна реалізація
- Якщо переданий у `__put` вузол порожній, створюємо новий із заданою парою “ключ-значення”
- При розгортанні рекурсії у зворотному боці виставляється посилання на вузол-нащадок у вузлі-предку

```
def put(self, key, value):  
    self.root = self.__put(self.root, key, value)  
  
def __put(self, x, key, value):  
    if x is None:  
        return BST.Node(key, value)  
  
    if key < x.key:  
        x.left = self.__put(x.left, key, value)  
    elif key > x.key:  
        x.right = self.__put(x.right, key, value)  
    else:  
        x.value = value  
    return x
```

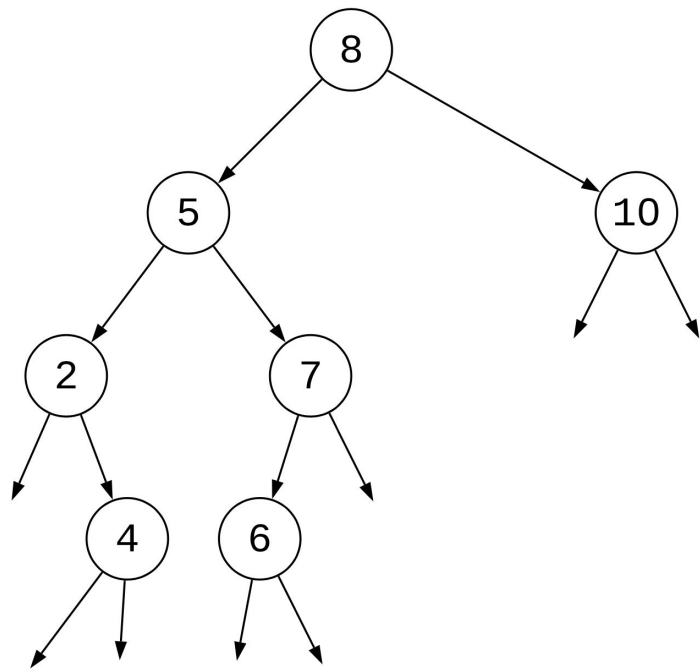
# Форма дерева

- Одному й тому ж набору ключів може відповідати декілька BST
- Кількість порівнянь, які необхідно виконати для пошуку/вставки, дорівнює  $1 + \text{<глибина вузла>}$
- Форма дерева залежить від порядку вставки

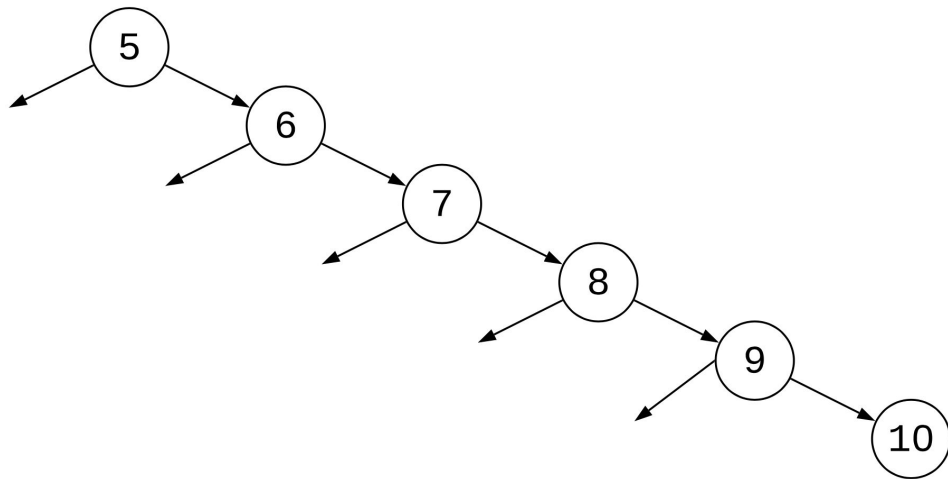


*Найкращий випадок*

# Форма дерева. Середній випадок



*Середній випадок*



*Найгірший випадок*

# Складність операцій

- Таким чином, **складність операцій вставки та пошуку** –  $O(h)$ , де  $h$  – висота дерева. У найкращому та середньому випадках  $h \sim \log(n)$
- Висота дерева, пропорційна логарифму від кількості елементів, досягається при вставці елементів у випадковому порядку
- **У найгіршому випадку складність цих операцій зростає до  $O(n)$**
- Цьому завадити можна:
  - Випадковим чином перемішавши елементи перед вставкою у дерево. Цей метод рідко використовується, оскільки потрібно знати весь набір ключів наперед і не змінювати його
  - Використовуючи самозбалансовані дерева
- **Балансування дерева** – реорганізація дерева таким чином, щоб його висота була близькою до оптимальної –  $O(\log(n))$



# Видалення у BST

- Не розглянуто, буде на наступній лекції про самозбалансовані дерева
- Реалізація є досить складною, до того ж, видалення у звичайному (не самозбалансованому) BST призводить до погіршення балансування, а відповідно, зниження швидкості вставок/пошуку
- Відомо, що в результаті виконання достатньо довгої змішаної випадкової послідовності вставок і видалень, висота дерева наближається до  $O(\sqrt{n})$

# Порівняння хеш-таблиці та BST

Структура даних	Найгірший випадок			Середній випадок		
	Пошук	Вставка	Видалення	Пошук	Вставка	Видалення
Хеш-таблиця	$O(N)$	$O(N)$	$O(N)$	$O(1)$	$O(1)$	$O(1)$
Бінарне дерево пошуку	$O(N)$	$O(N)$	$O(N)$	$O(\log(N))$	$O(\log(N))$	$O(\sqrt{N})$

Переваги хеш-таблиць	Переваги BST
Швидші операції у середньому випадку	Елементи зберігаються впорядковано
Швидше на практиці (не лише з точки зору аналізу) через розміщення елементів в неперервному блоці пам'яті	Передбачуваний логарифмічний час операцій (для збалансованих дерев)
Простіша реалізація	Ефективніше використовується пам'ять

## Посилання на код

1. Heap: <https://gist.github.com/DmitriyTkachenko/853e096e3be7793ef2e56445dcc0c754>
2. BST: <https://gist.github.com/DmitriyTkachenko/9735fa5c4c6d917c7267fe36e6244140>

## Додаткові джерела

1. <https://towardsdatascience.com/data-structure-heap-23d4c78a6962>
2. <https://runestone.academy/runestone/books/published/pythonds/Trees/BinaryHeapImplementation.html>