

第 12 章 高级查找

跳表、红黑树、伸展树

郑新、徐鹏飞、李健

2025 年 12 月 15 日

本节内容概览

- 1 跳表
- 2 红黑树
- 3 伸展树

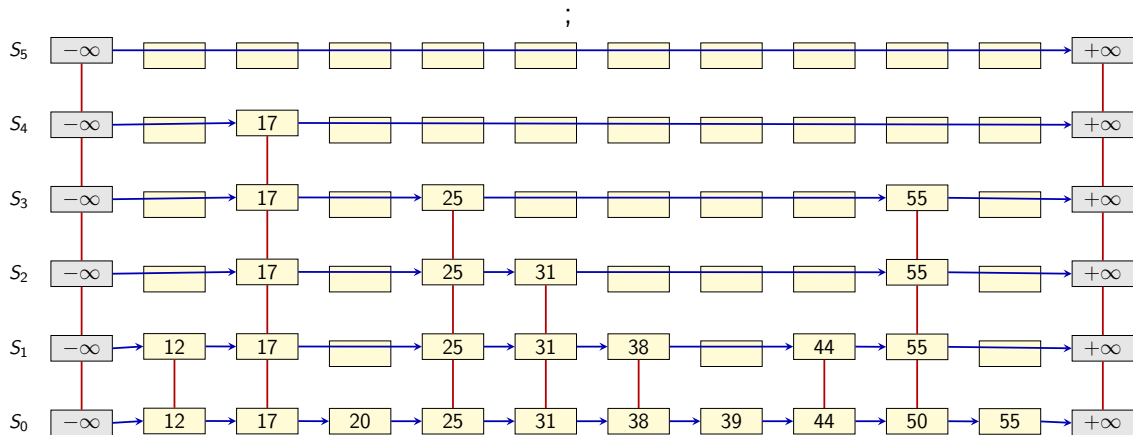
跳表：概率快速索引 (Skip List)

- **概念**：跳表是一种巧妙地利用概率构建的**多层有序链表**数据结构。
- **目标**：实现像平衡树一样快速的查找，但其代码实现相比平衡树**更简单**。
- **核心思想**：通过随机机制提升某些节点到上层，形成“快速通道”。

核心结构与层级概念

- **最底层 (Level 0)**：包含所有数据元素，是一个完整的、**有序的链表**。
- **上层 (Higher Levels)**：它们是下层的“快速通道”，**只包含一部分元素**。

跳表 (skip list) 结构示例



说明: • 蓝色箭头: 水平指针 • 红色竖线: 垂直指针 • 灰色节点: 头尾哨兵节点

概率规律：固定的比例 p

- **核心原则**：每个节点独立决定是否提升，且遵循一个固定的概率 p 。
- **概率 p** ：通常设定为 $p = 1/2$ 或 $p = 1/4$ 。

几何分布带来的性能

设 N 为总节点数：

- Level 0 (最底层)：约 N 个节点
- Level 1：约 $N \cdot p$ 个节点
- Level 2：约 $N \cdot p^2$ 个节点
- Level k ：约 $N \cdot p^k$ 个节点

$$\text{跳表高度 } H \approx \log_{1/p} N = O(\log N)$$

结论：这种概率分布保证了平均查找性能与平衡树相当，为 $O(\log N)$ 。

核心操作：查找 (Search)

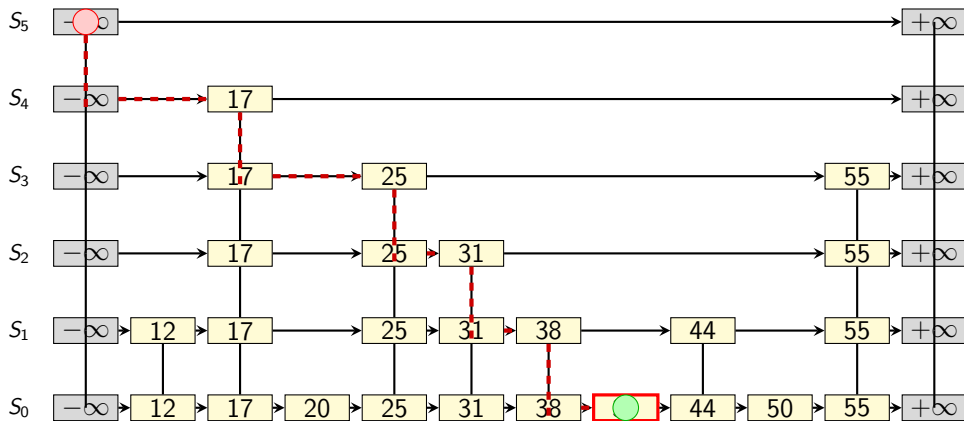
- 起点：从头部节点的最高层级开始。
- 目标：利用高层指针实现大步跳跃，模仿二分搜索。

查找 X 的策略 (从上到下，从左到右)

- ① 起始：设置当前指针 p 为头部节点的最高层指针。
- ② 横向遍历 (跳跃)：在当前层级，当 $p.next \leq X$ ，就移动 $p=p.next$ 。
- ③ 纵向下降 (降层)：否则，沿着 p 节点的垂直指针下降到下一层。
- ④ 重复：重复步骤 2 和 3，直到到达 Level 0。
- ⑤ 结果：在 Level 0，检查 $p.next$ 是否等于 X 。

效率：通过每层排除大量节点，平均查找路径长度为 $O(\log N)$ 。

路径演示：查找值 39



查找收尾：Level 0 的最终判断（强化版）

- 策略回顾：在所有层级，我们都遵循**向右移动，直到下一个节点 $\geq X$** 的原则。
- 最终定位：指针 p 最终停在 Level 0，它是目标值 X 的精确前驱节点。

判断 X 是否存在的逻辑

$p \rightarrow next \rightarrow value == x$ (C 语言)

重要性：查找操作不仅仅是为了“查找”，
它还为后续的插入和删除操作精确找到了所有层级的前驱节点列表。

查找收尾：Level 0 的最终判断（强化版）

- **策略回顾**：在所有层级，我们都遵循**向右移动，直到下一个节点 $\geq X$** 的原则。
- **最终定位**：指针 p 最终停在 Level 0，它是目标值 X 的**精确前驱节点**。

判断 X 是否存在的逻辑

$p \rightarrow next \rightarrow value == x$ (C 语言)

重要性：查找操作不仅仅是为了“查找”，
它还后续的插入和删除操作精确找到了所有层级的前驱节点列表。

数据结构选择

新节点 X 可能随机生成 k 个层高，我们需要记录 k 个前驱节点的指针。
我们应用哪种结构来临时存储不同层级的前驱节点，以便进行插入操作呢？

核心操作：插入 (Insertion) Level 0

待修改指针： `x.next` 和 `p.next`。

① 新节点连接 (Step 1):

让新节点 x 继承 p 的原后继节点。

$$x.next = p.next$$

② 前驱节点连接 (Step 2):

让 p 指向新节点 x 。

$$p.next = x$$

为什么是这个顺序？

- 如果先执行 Step 2，原 `p.next` 的地址将丢失（悬空），导致链表断裂。

核心操作：向上层层链接 (Promotion)

- **前提：**已确定新节点 x 的随机高度 h , 栈中存储了所有层的前驱节点 pred_i 。
- **顺序：**必须 **自底向上** ($i = 1 \rightarrow h$) 进行链接。

利用栈完成 S_1 到 S_h 的插入

- ① **循环：**从 $i = 1$ 到 h , 从栈中取出 Level i 的前驱节点 pred_i 。
- ② **水平链接 (Level i):**

$$\text{new_node}_i.\text{next} = \text{pred}_i.\text{next}; \text{pred}_i.\text{next} = \text{new_node}_i$$

- ③ **垂直链接 (Level $i - 1$ 至 i):** 将 x 的底层副本与 x 的当前层副本链接。

$$\text{new_node}_{i-1}.\text{up} = \text{new_node}_i$$

向上链接：垂直方向指针（错误）

- 目标：将新节点 x 的不同层级副本连接起来，形成一个垂直链。
- 纠正：通常使用 `.down` 指针（从高层指向低层）。

错误的垂直链接表示

$$\text{new_node}_{i-1}.\text{up} = \text{new_node}_i$$

注意：这种 `.up` 指针表示，需要从底层节点出发才能找到上层节点。

问题：跳表遍历通常从高层向下，因此从上到下的指针更符合查找逻辑。

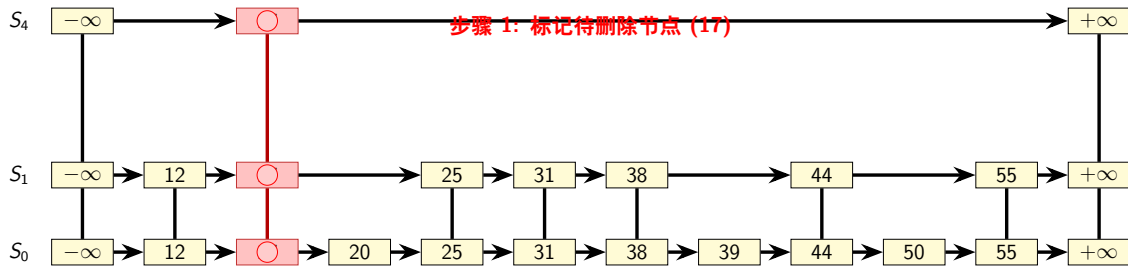
核心操作：删除 (Deletion) 流程

- **目标：**安全地移除目标值 x 的所有层级副本，并维护所有链表
- **依赖：**与插入操作一样，依赖于查找过程获得的前驱节点栈

三步删除流程

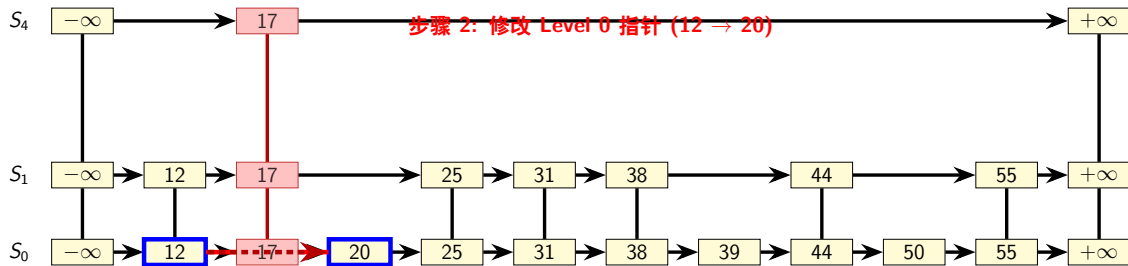
- ① **定位与压栈：**查找 x ，并将所有层的前驱节点 pred_i 压入栈中
- ② **Level 0 验证和移除：**
 - 验证 $\text{pred}_0.\text{next}.\text{value} = x$
 - 执行 Level 0 删除： $\text{pred}_0.\text{next} = \text{pred}_0.\text{next}.\text{next}$
- ③ **向上层级清理 ($S_1 \rightarrow S_h$):**
 - 从栈中取出 pred_i ，并执行 Level i 删除： $\text{pred}_i.\text{next} = \text{pred}_i.\text{next}.\text{next}$
 - 检查并更新头节点的高度。

路径演示：删除节点 17



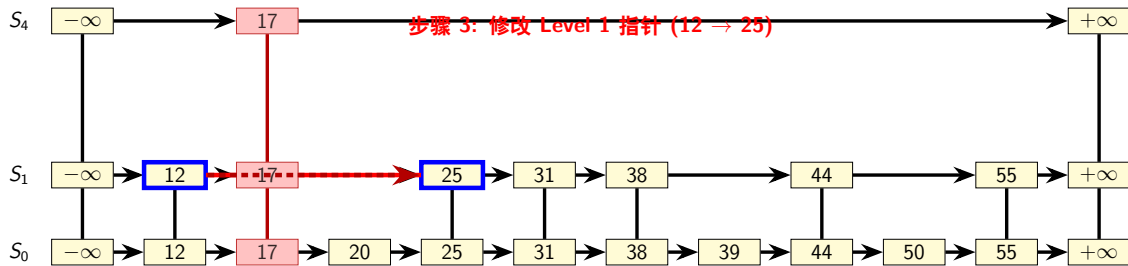
- 目标：删除 Level 0 到 S_4 上的所有节点 17。

路径演示：删除节点 17



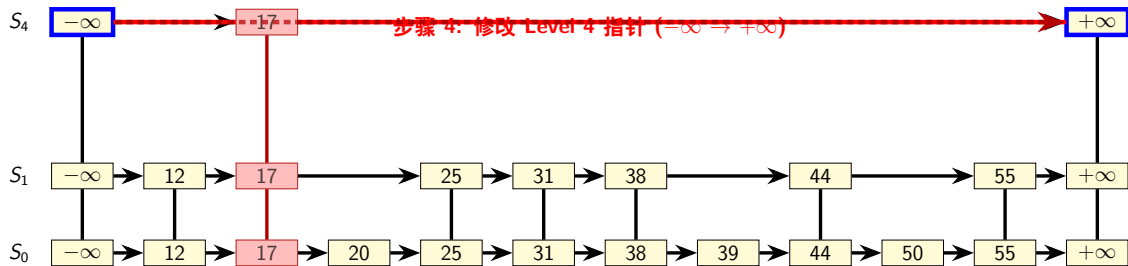
- **目标:** 删除 Level 0 到 S_4 上的所有节点 17。
- **Level 0 清理:** 前驱 12 将被修改，跳过 17。

路径演示：删除节点 17



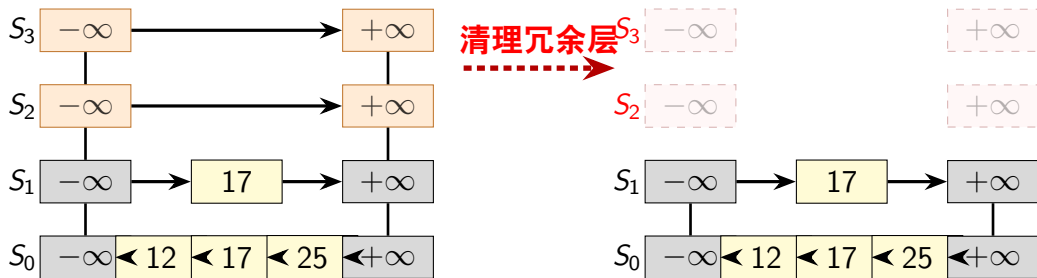
- 目标：删除 Level 0 到 S_4 上的所有节点 17。
- Level 1 清理：前驱 12 将被修改，跳过 17。

路径演示：删除节点 17



- 目标：删除 Level 0 到 S_4 上的所有节点 17。
- Level 4 清理：前驱 $-\infty$ 将被修改，跳过 17。

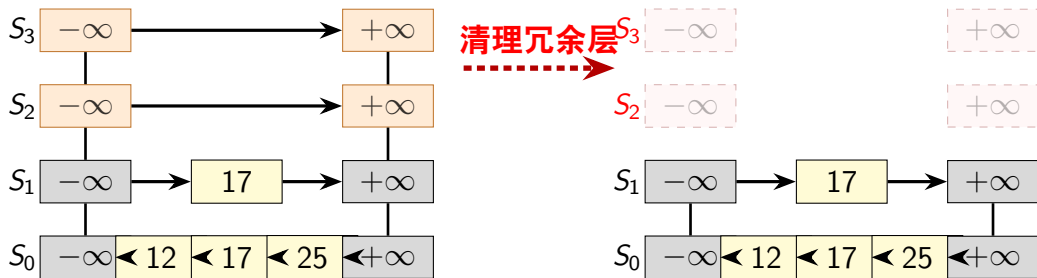
跳表冗余层清理



界定冗余: 一层中只包含哨兵节点, 没有实际数据节点

清理策略: 从上向下删除所有冗余层, 直到遇到包含数据节点的层

跳表冗余层清理



界定冗余：一层中只包含哨兵节点，没有实际数据节点

清理策略：从上向下删除所有冗余层，直到遇到包含数据节点的层

真删，还是假删（逻辑上）？ 譬如，维护变量 `max_height` 表示当前最高（有效）层。

练习 1/3: 空间复杂度分析

问题: 跳表相比于普通有序链表, 虽然操作效率更高, 但空间复杂度略高。跳表的平均空间复杂度是多少?

- A. $O(1)$
- B. $O(n)$
- C. $O(n \log n)$
- D. $O(n\sqrt{n})$

练习 1/3: 空间复杂度分析

问题: 跳表相比于普通有序链表, 虽然操作效率更高, 但空间复杂度略高。跳表的平均空间复杂度是多少?

- A. $O(1)$
- B. $O(n)$
- C. $O(n \log n)$
- D. $O(n\sqrt{n})$

答案是 **B. $O(n)$**

练习 1/3: 空间复杂度分析

- 数学原理: 为什么有 $O(\log n)$ 层, 但不是 $O(n \log n)$ 的空间?

$$\text{总指针数} = N_0 + N_1 + N_2 + \cdots + N_h$$

- 总指针数量的期望值 $E[S]$: 这是一个几何级数求和:

$$E[S] = \sum_{k=0}^h N_k \approx \sum_{k=0}^{\infty} n \cdot p^k = n \cdot \sum_{k=0}^{\infty} p^k$$

练习 1/3: 空间复杂度分析

- 数学原理: 为什么有 $O(\log n)$ 层, 但不是 $O(n \log n)$ 的空间?

$$\text{总指针数} = N_0 + N_1 + N_2 + \cdots + N_h$$

- 总指针数量的期望值 $E[S]$: 这是一个几何级数求和:

$$E[S] = \sum_{k=0}^h N_k \approx \sum_{k=0}^{\infty} n \cdot p^k = n \cdot \sum_{k=0}^{\infty} p^k$$

- 根据无穷等比级数求和公式 (当 $|p| < 1$ 时): $\sum_{k=0}^{\infty} p^k = \frac{1}{1-p}$

练习 1/3: 空间复杂度分析

- 数学原理: 为什么有 $O(\log n)$ 层, 但不是 $O(n \log n)$ 的空间?

$$\text{总指针数} = N_0 + N_1 + N_2 + \cdots + N_h$$

- 总指针数量的期望值 $E[S]$: 这是一个几何级数求和:

$$E[S] = \sum_{k=0}^h N_k \approx \sum_{k=0}^{\infty} n \cdot p^k = n \cdot \sum_{k=0}^{\infty} p^k$$

- 根据无穷等比级数求和公式 (当 $|p| < 1$ 时): $\sum_{k=0}^{\infty} p^k = \frac{1}{1-p}$
- 因此, 总指针数量 $E[S]$ 的期望值为: $E[S] \approx n \cdot \frac{1}{1-p}$

练习 1/3: 空间复杂度分析

- 数学原理: 为什么有 $O(\log n)$ 层, 但不是 $O(n \log n)$ 的空间?

$$\text{总指针数} = N_0 + N_1 + N_2 + \cdots + N_h$$

- 总指针数量的期望值 $E[S]$: 这是一个几何级数求和:

$$E[S] = \sum_{k=0}^h N_k \approx \sum_{k=0}^{\infty} n \cdot p^k = n \cdot \sum_{k=0}^{\infty} p^k$$

- 根据无穷等比级数求和公式 (当 $|p| < 1$ 时): $\sum_{k=0}^{\infty} p^k = \frac{1}{1-p}$
- 因此, 总指针数量 $E[S]$ 的期望值为: $E[S] \approx n \cdot \frac{1}{1-p}$
- 当 $p = 1/2$ 时, $\frac{1}{1-p} = 2$ 。跳表的平均总指针数约为 $2n$ 。

练习 1/3: 空间复杂度分析

- 数学原理: 为什么有 $O(\log n)$ 层, 但不是 $O(n \log n)$ 的空间?

$$\text{总指针数} = N_0 + N_1 + N_2 + \cdots + N_h$$

- 总指针数量的期望值 $E[S]$: 这是一个几何级数求和:

$$E[S] = \sum_{k=0}^h N_k \approx \sum_{k=0}^{\infty} n \cdot p^k = n \cdot \sum_{k=0}^{\infty} p^k$$

- 根据无穷等比级数求和公式 (当 $|p| < 1$ 时): $\sum_{k=0}^{\infty} p^k = \frac{1}{1-p}$
- 因此, 总指针数量 $E[S]$ 的期望值为: $E[S] \approx n \cdot \frac{1}{1-p}$
- 当 $p = 1/2$ 时, $\frac{1}{1-p} = 2$ 。跳表的平均总指针数约为 $2n$ 。
- 由于 $2n$ 属于 $O(n)$, 因此跳表的平均空间复杂度是线性的 $O(n)$ 。

练习 2/3: 垂直链接的方向

问题: 在插入操作中, 为什么新节点的垂直链接必须从 Level 0 **向上** 进行?

- A. 栈的特性:** 因为栈 (Stack) 存储的前驱节点指针是从高层到低层压入的, 只有从下到上弹出才能正确对应。
- B. 指针方向:** 因为跳表的核心结构要求高层节点通过 down 指针指向低层节点, 必须先创建 down 指针。
- C. Level 0 基础:** 因为 Level 0 的插入操作是所有操作的基础, 必须先完成。
- D. 删除准备:** 这是为了保证删除操作时, 可以从高层向下高效地移除节点。

练习 2/3: 垂直链接的方向

正确答案解析

答案是 **A. 栈的特性**。

练习 2/3: 垂直链接的方向

正确答案解析

答案是 **A. 栈的特性**。

- **查找与压栈**: 在查找待插入位置时, 我们是从最高层 (S_h) 向下遍历到 S_0 , 并将沿途的所有前驱节点 pred_i 按顺序 ($\text{pred}_h, \dots, \text{pred}_1, \text{pred}_0$) 压入栈中
- **插入与弹栈**: 栈是 LIFO (后进先出)。如果我们想从 Level 0 向上插入和链接, 我们必须按顺序 $\text{pred}_0, \text{pred}_1, \dots, \text{pred}_h$ **弹出前驱节点**
- **结论**: 栈的 LIFO 特性将从上到下的查找顺序, **逆转**为从下到上的插入顺序。

关于干扰项的说明

练习 2/3: 垂直链接的方向

正确答案解析

答案是 **A. 栈的特性**。

- **查找与压栈**: 在查找待插入位置时, 我们是从最高层 (S_h) 向下遍历到 S_0 , 并将沿途的所有前驱节点 pred_i 按顺序 ($\text{pred}_h, \dots, \text{pred}_1, \text{pred}_0$) 压入栈中
- **插入与弹栈**: 栈是 LIFO (后进先出)。如果我们想从 Level 0 向上插入和链接, 我们必须按顺序 $\text{pred}_0, \text{pred}_1, \dots, \text{pred}_h$ **弹出前驱节点**
- **结论**: 栈的 LIFO 特性将从上到下的查找顺序, **逆转**为从下到上的插入顺序。

关于干扰项的说明

- **B 错误**: 尽管 `.down` 指针是标准做法, 但是栈 (而非指针方向) 决定操作顺序
- **C 错误**: 尽管底层是基础, 但向上链接是为了利用栈中的前驱信息。

练习 3/3: 性能权衡与实践选择

问题: 尽管跳表的最坏情况复杂度是 $O(n)$, 为什么在实际应用中 (如 Redis、LevelDB) 仍倾向于使用它, 而不是使用保证 $O(\log n)$ 的平衡树?

- A. 缓存局部性:** 跳表的节点通常按顺序存储在内存中, 在查找时能更好地利用 CPU 缓存, 因此常数因子比平衡树低。
- B. 实现简易性与并发性:** 跳表的实现代码更简单、维护更容易; 并且在并发环境下, 其局部修改特性使其更容易实现非阻塞同步。
- C. 严格 $O(\log n)$ 保证:** 只有跳表的查找操作能严格保证 $O(\log n)$ 复杂度, 而平衡树的最坏情况复杂度也是 $O(n)$ 。
- D. 空间效率:** 跳表比平衡树 (如红黑树) 更节省内存空间, 因为它只需要存储 next 指针, 而平衡树需要存储更多的颜色 and 旋转元数据。

练习 3/3: 性能权衡与实践选择

答案是 B. 实现简易性与并发性

关于干扰项的说明

练习 3/3: 性能权衡与实践选择

答案是 B. 实现简易性与并发性

- **实现简易性:** 跳表的指针操作比平衡树复杂的旋转和着色规则要简单得多, 减少了开发和维护成本。
- **并发优势:** 平衡树的结构修改 (旋转) 都可能影响到树的大部分, 难以并发; 而跳表的修改是局部的, 天然支持细粒度锁, 甚至更容易实现无锁数据结构。

关于干扰项的说明

练习 3/3: 性能权衡与实践选择

答案是 B. 实现简易性与并发性

- **实现简易性:** 跳表的指针操作比平衡树复杂的旋转和着色规则要简单得多, 减少了开发和维护成本。
- **并发优势:** 平衡树的结构修改 (旋转) 都可能影响到树的大部分, 难以并发; 而跳表的修改是局部的, 天然支持细粒度锁, 甚至更容易实现无锁数据结构。

关于干扰项的说明

- **A 错误:** 跳表基于链表, 节点的内存位置通常是分散的 (局部性差); 平衡树节点通常更紧凑 (局部性相对更好)。
- **C 错误:** 平衡树始终保证 $O(\log n)$ 最坏情况; 跳表的最坏情况是 $O(n)$ 。
- **D 错误:** 跳表因为有多层指针, 空间开销通常比平衡树更大。

对比分析：跳表 (Skip List) vs. 平衡树 (Balanced Tree)

跳表 (Skip List)

- 核心机制：链表 + 随机概率提升
- 实现复杂度：→ 较低
只需简单的指针操作和随机数生成
- 并发支持：→ 优秀。
天然支持细粒度锁和无锁操作
- 性能保证：→ 平均 $O(\log n)$
依赖于概率，最坏情况 $O(n)$
- 空间开销：较高（多 $O(n)$ 个指针）

平衡树 (AVL/RB)

- 核心机制：二叉树 + 平衡规则
- 实现复杂度：→ 较高
涉及复杂的旋转、着色等平衡逻辑
- 并发支持：→ 较差
结构修改通常需要锁定较大范围
- 性能保证：→ 最坏 $O(\log n)$
结构性保证，性能稳定
- 空间开销：较低（仅 $O(n)$ 额外空间）

对比分析：跳表 (Skip List) vs. 平衡树 (Balanced Tree)

跳表 (Skip List)

- **核心机制：**链表 + 随机概率提升
- **实现复杂度：**→ 较低
只需简单的指针操作和随机数生成
- **并发支持：**→ 优秀。
天然支持细粒度锁和无锁操作
- **性能保证：**→ 平均 $O(\log n)$
依赖于概率，最坏情况 $O(n)$
- **空间开销：**较高（多 $O(n)$ 个指针）

平衡树 (AVL/RB)

- **核心机制：**二叉树 + 平衡规则
- **实现复杂度：**→ 较高
涉及复杂的旋转、着色等平衡逻辑
- **并发支持：**→ 较差
结构修改通常需要锁定较大范围
- **性能保证：**→ 最坏 $O(\log n)$
结构性保证，性能稳定
- **空间开销：**较低（仅 $O(n)$ 额外空间）

本节内容概览

1 跳表

2 红黑树

- 红黑树的定义
- 插入后的平衡维护
- 删除后的平衡维护

3 伸展树

红黑树 (Red-Black Tree): 四大性质

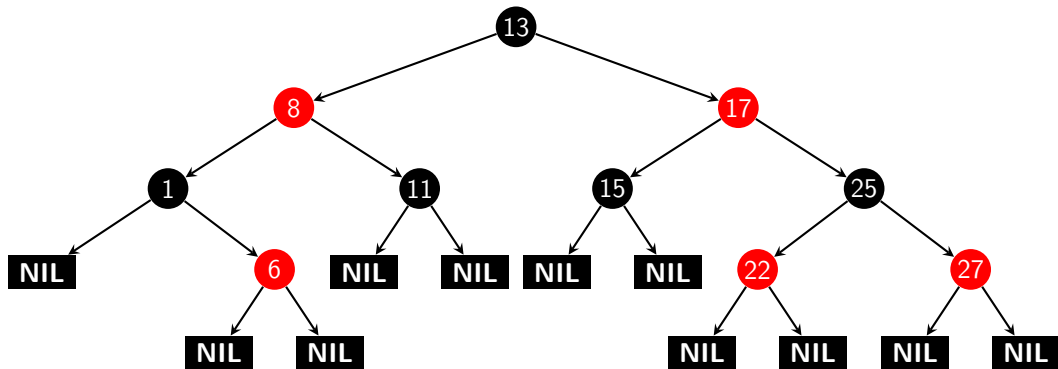
目标: 通过严格的颜色和排列规则, 确保树的高度始终维持在 $O(\log n)$ 。

红黑树的四大性质 (核心约束)

1. 每个节点是**红色**或黑色
2. (根节点和) 所有的叶节点 (NIL 节点, 通常用空指针表示) 都是黑色
3. 如果一个节点是**红色**, 则它的两个子节点都必须是黑色
4. 从任一节点到其所有后代叶节点 (NIL) 的简单路径所含的黑色节点数量相同

关键点: 性质 3 和性质 4 是保证红黑树平衡的结构基础。

Red-Black Tree Example



- 1 Every node is either **R** or **B**.
- 2 Root & NIL nodes are **B**.
- 3 **R** nodes cannot have **R** children.
- 4 Every path from node to descendant NIL has same number of **B** nodes.

RBT 四大性质 $\rightarrow O(\log n)$ 的树高

步骤 1: 路径长度约束

- 最短路径: $h_{\min} = h_b$, 全是黑色 ($B \rightarrow B \rightarrow \dots$)
- 最长路径: $h_{\max} = 2 \cdot h_b$, 颜色交替 ($B \rightarrow R \rightarrow B \rightarrow \dots$)

步骤 2: 节点数 n 与 h_b 的关系

- 完美二叉树: 给定 h_b , 节点数最少的树是高度为 h_b 的完美二叉树。
- 节点数下界: 具有 h_b 黑色高度的树, 至少包含 $n \geq 2^{h_b} - 1$ 个节点:
- 推导 h_b 上限: 通过对上述不等式变形, 可以推导出 h_b 的上限:

① $n + 1 \geq 2^{h_b}$

② $\log_2(n + 1) \geq h_b$

$$h_b \leq \log_2(n + 1)$$

步骤 3: 代入步骤 1 的结论

$$h \leq 2 \cdot h_b \leq 2 \log_2(n + 1)$$

RBT 插入操作概览

核心思想：首先遵循标准 BST 规则，然后通过**变色和旋转**修复红黑树性质。

RBT 插入操作概览

核心思想：首先遵循标准 BST 规则，然后通过**变色和旋转**修复红黑树性质。

步骤 1: 遵循 BST 插入

为什么必须是红色？

- ① 查找：从根节点开始向下查找新节点 X 的正确插入位置
- ② 连接：将 X 插入到树中

步骤 2: 赋予初始颜色

- 颜色：新节点 X 初始为**红色**

RBT 插入操作概览

核心思想：首先遵循标准 BST 规则，然后通过**变色和旋转**修复红黑树性质。

步骤 1: 遵循 BST 插入

- ① 查找：从根节点开始向下查找新节点 X 的正确插入位置
- ② 连接：将 X 插入到树中

步骤 2: 赋予初始颜色

- 颜色：新节点 X 初始为**红色**

为什么必须是红色？

- 若设为 B，则 X 路径上的 h_b 会加 1，这几乎必然导致树的整体 h_b 失衡
- 设为 **R** 不会破坏黑色高度 (h_b) 性质
- 设为 **R** 仅影响性质 3：无 **R** → **R** 连续节点

RBT 插入操作概览

核心思想: 首先遵循标准 BST 规则, 然后通过**变色和旋转**修复红黑树性质。

步骤 1: 遵循 BST 插入

- ① 查找: 从根节点开始向下查找新节点 X 的正确插入位置
- ② 连接: 将 X 插入到树中

步骤 2: 赋予初始颜色

- 颜色: 新节点 X 初始为**红色**

为什么必须是红色?

- 若设为 B, 则 X 路径上的 h_b 会加 1, 这几乎必然导致树的整体 h_b 失衡
- 设为 **R** 不会破坏黑色高度 (h_b) 性质
- 设为 **R** 仅影响性质 3: 无 **R** \rightarrow **R** 连续节点

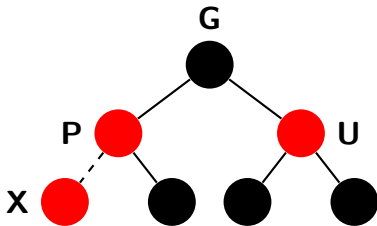
完成插入后, 检查 X 的父节点 P。

如果 P 也是**红色**, 则 **R** \rightarrow **R** 冲突发生,

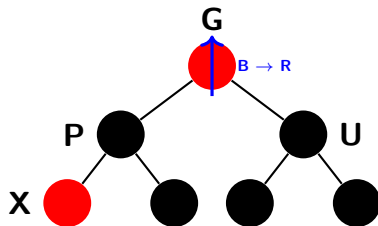
必须执行**插入修复算法**(Case 1, 2, 3) 来恢复红黑树的全部四条性质。

插入修复 Case 1: 叔叔节点 U 为红色 (Recoloring)

修复前: $R \rightarrow R$ 冲突

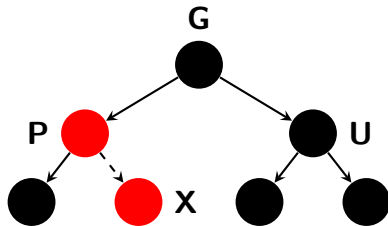


修复后: 变色 (Recoloring)



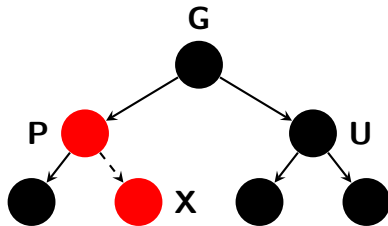
- 情况: X 和父节点 P 连续, 叔叔节点 U 为红色
- 效果: 局部冲突解决, 性质 3 得以恢复
- 转移: 冲突可能转移到 G 及其新的父节点 (需向上递归)
- 黑色高度: h_b 保持不变, 因为 G 处少了一个 B , 但 P 和 U 处增加了 B

插入修复 Case 2 (1/2): 三角结构与旋转



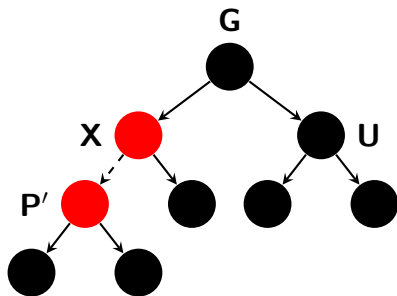
- **情况:** **X** 和父节点 **P** 连续, 叔叔节点 **U** 为黑色,
 - **三角结构:** **X** 是父节点 **P** 的内侧子节点, 形成 $G-P-X$ 的三角结构
- **目标:** 将冲突结构从三角 ($G-P-X$) 转换为直线 ($G-X-P'$)。

插入修复 Case 2 (1/2): 三角结构与旋转



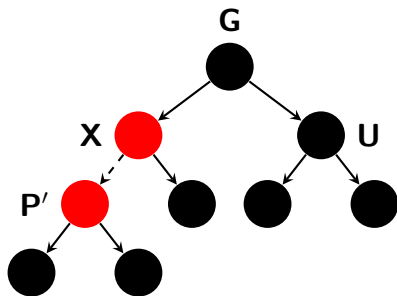
- 情况: **X** 和父节点 **P** 连续, 叔叔节点 **U** 为黑色,
 - 三角结构: **X** 是父节点 **P** 的内侧子节点, 形成 G-P-X 的三角结构
- 目标: 将冲突结构从三角 (G-P-X) 转换为直线 (G-X-P')。
- 操作: 对 **P** 进行 \curvearrowright 左旋。
- 结果: 节点 **X** 上升, 取代 **P** 的位置; **P** 下沉成为 **X** 的左子节点。

插入修复 Case 2 (2/2): 转化为 Case 3 (直线结构)



- 转化结果: 节点 **X** 现在是 **G** 的子节点, 节点 **P'** 是 **X** 的子节点。
- Case 3: 现在的结构是直线 ($G-X-P'$), 这正是 Case 3 的特征。

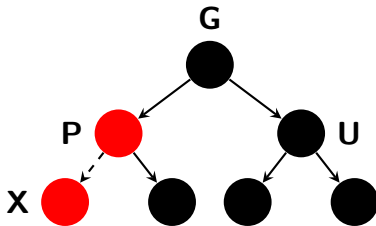
插入修复 Case 2 (2/2): 转化为 Case 3 (直线结构)



- 转化结果: 节点 **X** 现在是 **G** 的子节点, 节点 **P'** 是 **X** 的子节点。
- Case 3: 现在的结构是直线 ($G-X-P'$), 这正是 Case 3 的特征。

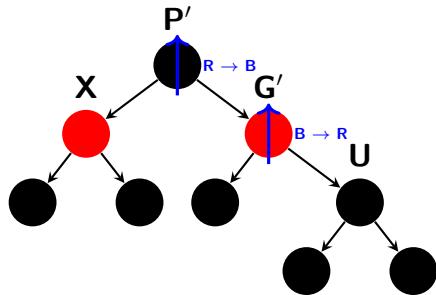
接下来我们只需要按 Case 3 处理即可

插入修复 Case 3 (1/2): 直线结构与旋转



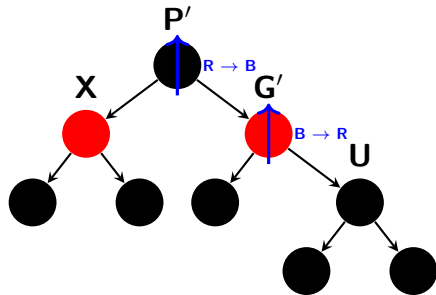
- 情况: **X** 和父节点 **P** 连续, 叔叔节点 **U** 为黑色,
 - 直线结构: **X** 是父节点 **P** 的外侧子节点, 形成 $G-P-X$ 的直线结构

插入修复 Case 3 (2/2): 最终变色与平衡



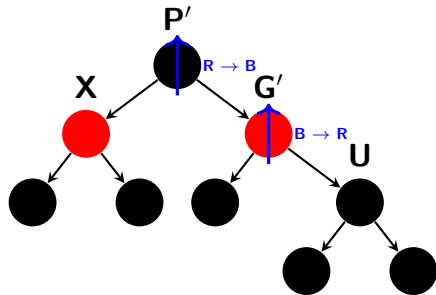
- 状态: 经过对 G 的右旋后, 结构调整已完成, 接下来进行变色
- 变色: $P' \Rightarrow P'$; $G' \Rightarrow G'$
- 效果: 冲突解决, 性质 3 得以恢复

插入修复 Case 3 (2/2): 最终变色与平衡



- 状态: 经过对 G 的右旋后, 结构调整已完成, 接下来进行变色
- 变色: $P' \Rightarrow P'$; $G' \Rightarrow G'$
- 效果: 冲突解决, 性质 3 得以恢复
- 传递: 新子树根 G' 为黑, 不会形成新的 $R \rightarrow R$ 冲突
- 黑色高度: h_b 在所有路径上保持不变

插入修复 Case 3 (2/2): 最终变色与平衡



- 状态: 经过对 G 的右旋后, 结构调整已完成, 接下来进行变色
- 变色: $P' \Rightarrow P'$; $G' \Rightarrow G'$
- 效果: 冲突解决, 性质 3 得以恢复
- 传递: 新子树根 G' 为黑, 不会形成新的 $R \rightarrow R$ 冲突
- 黑色高度: h_b 在所有路径上保持不变

修复在 P' 处终止, 红黑树性质完全恢复

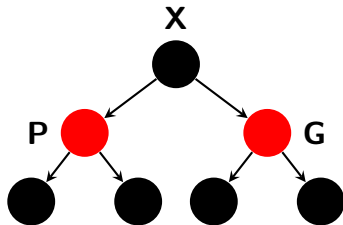
练习 1/1: 红黑树双旋转后的颜色修复 (LR 情况)

问题 (双旋转后的颜色):

在左-右 (LR) 双旋转完成并变色后, X 的新孩子 P 和 G 的最终颜色应该是什么?

- A. P 是 B, G 是 R
- B. 两者都保持原来的颜色
- C. 两者都变成 B
- D. 两者都变成 R

练习 1/1: 红黑树双旋转后的颜色修复 (LR 情况)



LR 双旋后的最终状态

红黑树：删除操作概览

核心挑战：移除一个黑色节点会破坏黑色高度 (h_b) 性质，必须修复。

阶段一：确定实际删除节点 N

- ① 节点 N 有两个非 NIL 子节点

红黑树：删除操作概览

核心挑战：移除一个黑色节点会破坏黑色高度 (h_b) 性质，必须修复。

阶段一：确定实际删除节点 N

- ① 节点 N 有两个非 NIL 子节点
 - 找到 N 的**后继节点** S
 - 交换 N 和 S 的数据，将 N 设为 S
 - 现在 N 最多一个非 NIL 子节点
- ② 节点 N 最多有一个非 NIL 子节点

红黑树：删除操作概览

核心挑战：移除一个黑色节点会破坏黑色高度 (h_b) 性质，必须修复。

阶段一：确定实际删除节点 N

- ① 节点 N 有两个非 NIL 子节点
 - 找到 N 的**后继节点** S
 - 交换 N 和 S 的数据，将 N 设为 S
 - 现在 N 最多一个非 NIL 子节点
- ② 节点 N 最多有一个非 NIL 子节点
 - N 就是实际要移除的节点
- ③ 该实际删除节点 N ，将由它的唯一非 NIL 子节点 S 或 NIL 来取代

阶段二：确定修复类别

- **红 N** ，则必有两个黑子节点 NIL

红黑树：删除操作概览

核心挑战：移除一个黑色节点会破坏黑色高度 (h_b) 性质，必须修复。

阶段一：确定实际删除节点 N

- ① 节点 N 有两个非 NIL 子节点
 - 找到 N 的**后继节点** S
 - 交换 N 和 S 的数据，将 N 设为 S
 - 现在 N 最多一个非 NIL 子节点
- ② 节点 N 最多有一个非 NIL 子节点
 - N 就是实际要移除的节点
- ③ 该实际删除节点 N ，将由它的唯一非 NIL 子节点 S 或 NIL 来取代

阶段二：确定修复类别

- **红 N** ，则必有两个黑子节点 NIL
 - 直接删，不影响 h_b ，修复结束 ■
- **黑 N** ，且有一个**红子节点 S**

红黑树：删除操作概览

核心挑战：移除一个黑色节点会破坏黑色高度 (h_b) 性质，必须修复。

阶段一：确定实际删除节点 N

- ① 节点 N 有两个非 NIL 子节点
 - 找到 N 的**后继节点** S
 - 交换 N 和 S 的数据，将 N 设为 S
 - 现在 N 最多一个非 NIL 子节点
- ② 节点 N 最多有一个非 NIL 子节点
 - N 就是实际要移除的节点
- ③ 该实际删除节点 N ，将由它的唯一非 NIL 子节点 S 或 NIL 来取代

阶段二：确定修复类别

- **红 N** ，则必有两个黑子节点 NIL
 - 直接删，不影响 h_b ，修复结束 ■
- **黑 N** ，且有一个**红子节点 S**
 - S 代替 N ，并将 S 染成黑色
 - h_b 恢复平衡，修复结束 ■
- **黑 N** ，且有两个黑子节点 NIL

红黑树：删除操作概览

核心挑战：移除一个黑色节点会破坏黑色高度 (h_b) 性质，必须修复。

阶段一：确定实际删除节点 N

- ① 节点 N 有两个非 NIL 子节点
 - 找到 N 的**后继节点** S
 - 交换 N 和 S 的数据，将 N 设为 S
 - 现在 N 最多一个非 NIL 子节点
- ② 节点 N 最多有一个非 NIL 子节点
 - N 就是实际要移除的节点
- ③ 该实际删除节点 N ，将由它的唯一非 NIL 子节点 S 或 NIL 来取代

阶段二：确定修复类别

- **红 N** ，则必有两个黑子节点 NIL
 - 直接删，不影响 h_b ，修复结束 ■
- **黑 N** ，且有一个**红子节点 S**
 - S 代替 N ，并将 S 染成黑色
 - h_b 恢复平衡，修复结束 ■
- **黑 N** ，且有两个黑子节点 NIL
 - N 被删后，相关路径亏欠一个黑色
 - 换言之， N 的继承者是**双重黑色**

红黑树：删除操作概览

核心挑战：移除一个黑色节点会破坏黑色高度 (h_b) 性质，必须修复。

阶段一：确定实际删除节点 N

- ① 节点 N 有两个非 NIL 子节点
 - 找到 N 的**后继节点** S
 - 交换 N 和 S 的数据，将 N 设为 S
 - 现在 N 最多一个非 NIL 子节点
- ② 节点 N 最多有一个非 NIL 子节点
 - N 就是实际要移除的节点
- ③ 该实际删除节点 N ，将由它的唯一非 NIL 子节点 S 或 NIL 来取代

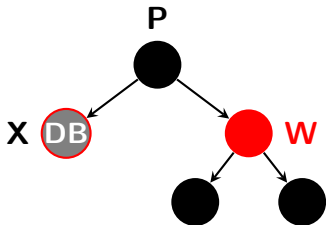
阶段二：确定修复类别

- **红 N** ，则必有两个黑子节点 NIL
 - 直接删，不影响 h_b ，修复结束 ■
- **黑 N** ，且有一个**红子节点 S**
 - S 代替 N ，并将 S 染成黑色
 - h_b 恢复平衡，修复结束 ■
- **黑 N** ，且有两个黑子节点 NIL
 - N 被删后，相关路径亏欠一个黑色
 - 换言之， N 的继承者是**双重黑色**

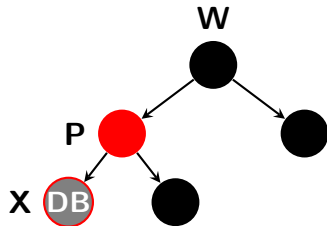
双重黑色情况，必须执行删除修复算法 (Case 1 到 Case 4) 来消除

删除修复 Case 1: 兄弟节点 **W** 为红色

Case 1 (修复前结构)

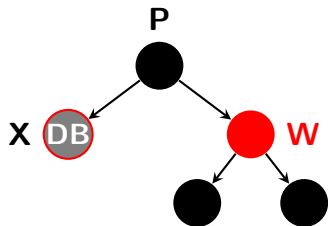


转化后: 进入 Case 2/3/4

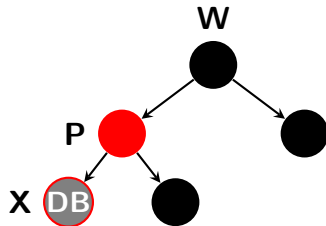


删除修复 Case 1: 兄弟节点 **W** 为红色

Case 1 (修复前结构)



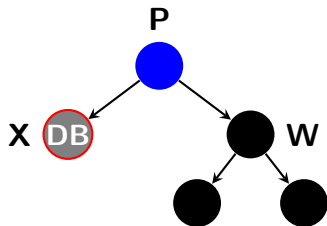
转化后: 进入 Case 2/3/4



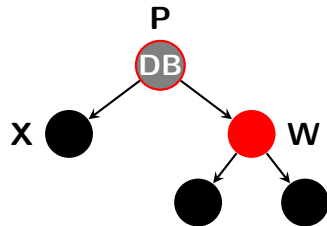
- 转化操作: ①对 **P** 进行左旋; ② **W** 染成黑色, **P** 染成红色。
- 转化结果: 兄弟为黑色 (Case 2/3/4).

删除修复 Case 2: 兄弟 W 和侄子节点均为黑色

Case 2 (修复前结构)



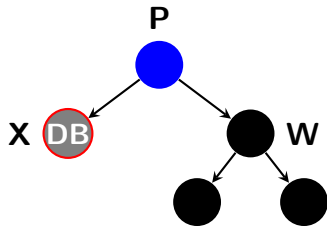
转化后: 修复, 但可能需要递归



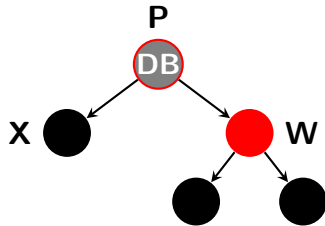
① 兄弟转红: 黑色 W \rightarrow 红色 W

删除修复 Case 2: 兄弟 W 和侄子节点均为黑色

Case 2 (修复前结构)



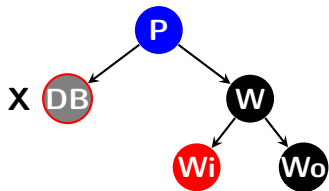
转化后: 修复, 但可能需要递归



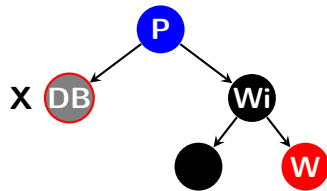
- ① 兄弟转红: 黑色 W \rightarrow 红色 W
- ② 向上传黑: X 将多余的黑色传给 P
 - ① 若 P 原色为红, 则 P 则改为黑色, 修复结束 ■
 - ② 若 P 原色为黑, 则 P 成为新的双黑, 向上递归修复操作

删除修复 Case 3: 兄弟及内外侄子为黑红黑

Case 3 (修复前结构)

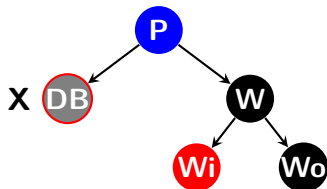


转化后: 进入 Case 4

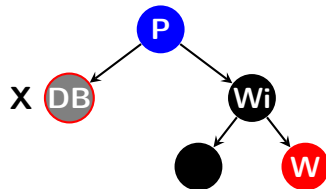


删除修复 Case 3: 兄弟及内外侄子为黑红黑

Case 3 (修复前结构)



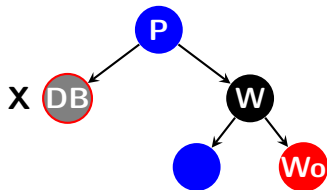
转化后: 进入 Case 4



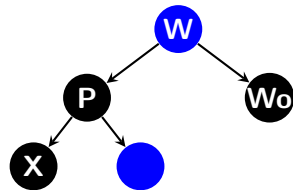
- 操作: ① 对 W 右旋; ② W 和 W_i 交换颜色
- 结果: X 的新兄弟是黑色 W_i , 新外侄是红色 W (Case 4).

删除修复 Case 4: 兄弟及内外侄子为黑黑红或黑红红

Case 4 (修复前结构)



最终修复后的结构



- 修复操作: ①对 P 左旋, 并让 P 和 W 交换颜色; ② 红色 W₀ → 黑色 W₀
- 修复结果:
 - ① W₀ 变黑弥补了其路径上消失的一个黑节点 (原 W)
 - ② 下降的 P 分担了 X 多余的那个黑
 - ③ 性质 3 和 4 都得以修复, 且根节点颜色未变, 无需递归 ■

总结：红黑树删除修复的四种情况（消除 DB）

兄弟-内外侄	主要操作	结果
1: 红黑黑	对 P 左旋，并交换颜色	→ Case 2/3/4
2: 黑黑黑	X, W 各减一黑，P 加一黑	取决于 P 的原色，■ 或递归
3: 黑红黑	对 W 右旋，并交换颜色	→ Case 4
4: 黑某红	对 P 左旋，并交换颜色；W _o 变黑	■

表: X 双黑，P, W, W_i, W_o 分别是父亲、兄弟、内侄和外侄

练习 1/1: 删除修复的终止条件

问题: 红黑树的删除修复过程（双黑的消除）在什么时候可以保证终止？

- A. 当双黑标记向上转移到根节点时。
- B. 当双黑标记向上转移到父节点 P 时，且 P 是红色。
- C. 当执行了两次旋转（双旋转）时。
- D. 选项 A 和 B 都是修复终止的条件。

练习 1/1: 删除修复的终止条件

解

正确答案: *D*. 选项 *A* 和 *B* 都是修复终止的条件。

原理分析

- 直接消除终止 (Case 4, Direct Termination)
- 传播终止 (Case 2, Propagation Termination)
 - ① DB 到达根节点, 此时可以直接移除 DB 标记
 - ② Case 2 + **P**

练习 1/1: 删除修复的终止条件

解

正确答案: *D*. 选项 *A* 和 *B* 都是修复终止的条件。

原理分析

- 直接消除终止 (Case 4, Direct Termination)
- 传播终止 (Case 2, Propagation Termination)
 - ① DB 到达根节点, 此时可以直接移除 DB 标记
 - ② Case 2 + **P**
- Case 1 \rightarrow Case 2/3/4
- Case 3 \rightarrow Case 4

练习 1/1: 删除修复的终止条件

解

正确答案: *D*. 选项 *A* 和 *B* 都是修复终止的条件。

原理分析

- 直接消除终止 (Case 4, Direct Termination)
- 传播终止 (Case 2, Propagation Termination)
 - ① DB 到达根节点, 此时可以直接移除 DB 标记
 - ② Case 2 + **P**
- Case 1 \rightarrow Case 2/3/4
- Case 3 \rightarrow Case 4
- Case 2 \rightarrow Case 1/2/3/4 with \uparrow

红黑树 (RBT) 与伸展树 (Splay Tree) 对比

特性	红黑树 (RBT)	伸展树 (Splay Tree)
平衡机制	基于颜色 (黑高), 增删后局部修复	基于访问 (自适应), 访问节点旋转至根
平衡类型	严格平衡, 最坏 $O(\log n)$	摊还平衡, 最坏情况可能 $O(n)$
查找/插入/删除	$O(\log n)$ (最坏)	$O(\log n)$ (摊还平均)
空间复杂度	$O(n)$ (额外的 1 bit 颜色信息)	$O(n)$ (仅需存储节点数据和指针)
局部性/缓存	不关注局部性, 结构相对稳定	优化局部性, 常访问节点靠近根
实现复杂度	you know it	相对简单 (zig, zag 等旋转)
核心应用	std::map/set, 内核调度, 内存管理	缓存系统, 垃圾回收器, 文件系统

关键差异总结

- 红黑树提供严格的最坏情况性能保证, 适用于对时间波动敏感的场景
- 伸展树依赖访问频率, 实现简洁, 适用于访问模式具有高度局部性的场景

本节内容概览

1 跳表

2 红黑树

3 伸展树

- Splay: Zig, Zig-Zig, Zig-Zag
- 查找、插入与删除
- 摊还分析

伸展树核心：Zig (单旋转) 操作 (1/2)

伸展操作 (Splay) 的目标是将最近访问的节点 x 通过一系列旋转移移动到树的根部 r ，以实现摊还 $O(\log n)$ 平衡

场景：Zig 旋转 (单旋转)

触发条件：节点 x 是根节点 r 的直接孩子

旋转方向与目的

- ① **旋转操作：**如果 x 是左孩子，执行右旋。如果 x 是右孩子，执行左旋
- ② **旋转目的：**将被访问的 x 节点立即提升为树的新根

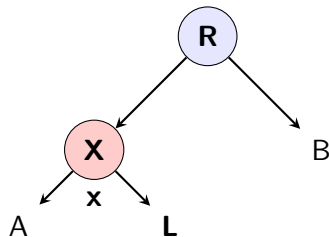
关键问题回顾

如果 x 是 r 的左孩子，对 r 右旋后， x 和 r 的相对位置和父子关系会如何变化？

伸展树核心：Zig 操作 (2/2)

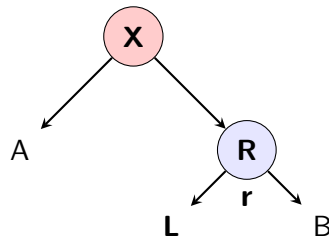
旋转前 (Zig 场景)

r (Root)



旋转后 (x 成为根)

x (New Root)



- 父子关系变化: 旋转后, 原根 r 成为 x 的右孩子
- 子树 L 转移: x 的原右子树 L 转移成为 r 的左孩子, 以维持 BST 性质。

伸展树核心：Zig-Zig 操作 (1/2)

场景：节点 x 、 p 和 g 呈直线排列（同为左子或同为右子）

关键序列：两次同向旋转（先转 g 后转 p ） $\rightarrow x$ 连升两级

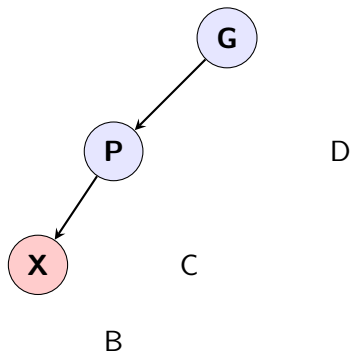
- ① 第一次旋转 (g): p 成为 g 的父节点
- ② 第二次旋转 (p): x 成为整个局部结构的新根

顺序不能弄反

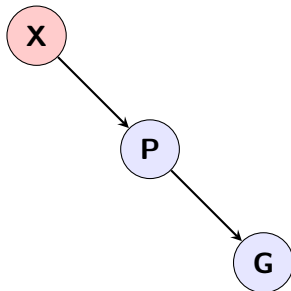
- Zig-Zig 序列是 Splay Tree 实现摊还 $O(\log n)$ 性能的核心
- 如果先 p 后 g ，在最坏情况下性能会退化。

伸展树核心：Zig-Zig 操作 (2/2)

旋转前：直线结构



旋转后：x 提升两层



- **最终结构:** x 成为局部的新根, p 成为 x 的右子, g 成为 p 的右子。
- **子树转移:** 原本子树 B 和 C 转移到新 P 和新 G 的左侧, 保持 BST 性质。

伸展树核心：Zig-Zag 操作 (1/2)

场景：Zig-Zag 序列用于处理 x 、 p 和 g 呈折线排列的情况。

与 Zig-Zig 的区别

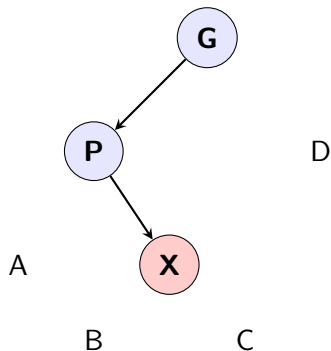
- Zig-Zig (直线): 两次旋转方向相同, 且顺序是先 g 后 p
- Zig-Zag (折线): 两次旋转方向相反, 且顺序是先 p 后 g
- 目标: Zig-Zag 通过两次方向相反的旋转, 将 x 一次性提升两层

操作序列：两次方向相反的旋转

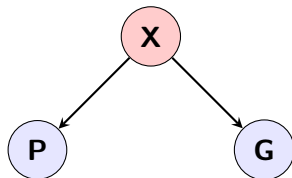
- ① 第一次旋转 (在 p 处): 旋转 p , 将 x 提升到 p 的位置。(即 Zig 操作)
- ② 第二次旋转 (在 g 处): 旋转 g , 将 x 提升到 g 的位置。(即 Zag 操作)

伸展树核心：Zig-Zag 操作 (2/2)

旋转前：折线结构



旋转后：x 提升两层



- 双旋转后：x 成为局部的新根，p 和 g 成为 x 的两个孩子
- 子树转移：原本位于 x 左右两边的子树 (B 和 C) 转移成为 p 和 g 的子树

伸展树的查找操作

核心机制

- **基础过程**：与标准二叉搜索树（BST）完全相同
- **关键差异**：查找结束后，立即对最后一个非空访问节点执行伸展

关键特性

- **自调整性**：最近访问的节点移至根部，优化后续操作
- **摊还效率**：单次最坏 $O(n)$ ，但连续操作摊还 $O(\log n)$
- **统一处理**：无论查找成功（找到目标）或失败（到达空指针），均执行伸展

注：伸展操作通过 zig/zig-zig/zig-zag 旋转序列实现

Splay 树插入操作

插入算法

- ① 像普通 BST 一样插入新节点 x
- ② 对节点 x 执行 $\text{splay}(x)$ 操作，将其移到根位置
- ③ 插入完成后， x 成为新的根节点

时间复杂度： $O(\log n)$ 摊还时间复杂度，与查找操作相同

Splay 树删除操作

删除算法

- ① 通过查找定位要删除的节点 x
- ② 对节点 x 执行 $\text{splay}(x)$ 操作，将其移到根位置
- ③ 移除根节点，将左右子树**合并**
 - 对左子树执行 $\text{splay}(\text{max})$ ，将最大元素移到左子树根
 - 将右子树作为新根的右子树

时间复杂度: $O(\log n)$ 摊还时间复杂度，包括查找、splay 和合并

问题：昂贵操作 vs 长期收益

核心矛盾

- 伸展操作最坏情况： $O(n)$ 时间复杂度
- 但序列操作的摊还成本： $O(\log n)$

关键问题

当我们将深度为 d 的节点 x 移至根部时，
如何证明这昂贵的 $O(d)$ 操作能减少未来操作的总成本？

摊还分析工具：势能方法 (Potential Method)

势能函数定义

对伸展树 T ，定义势能函数：

$$\Phi(T) = \sum_{x \in T} \log_2(\text{size}(x))$$

其中 $\text{size}(x)$ = 以 x 为根的子树中的节点数

完整形式化证明： <https://oiwiki.org/ds/splay/#> 时间复杂度

摊还分析工具：势能方法 (Potential Method)

关键概念

- **势能**：衡量树的“不平衡程度”，值越大表示树越不平衡
- **摊还成本** = 实际成本 + 势能变化 $\Delta\Phi$
- **序列总成本** = 总摊还成本 - 净势能变化

$$\sum \text{实际成本}_i = \sum \text{摊还成本}_i - (\Phi_{\text{final}} - \Phi_{\text{initial}})$$

操作	实际成本	摊还成本
访问浅层节点	低	低
访问深层节点	高	中等

注：势能函数的设计使伸展操作显著降低树的势能，抵消其高实际成本

局部性原理：摊还优势的现实基础

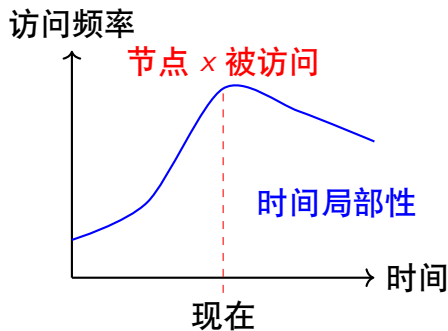
时间局部性

- **定义：**刚访问的节点很可能再被访问
- **伸展树优化：**
 - 将访问节点移至根部
 - 下次访问只需 $O(1)$ 时间
 - 示例：缓存、编译器符号表

空间局部性

- **定义：**其附近节点很可能被访问
- **伸展树优化：**
 - 伸展操作提升整个访问路径
 - 路径上的节点深度平均减少 50%
 - 示例：数据库范围查询

局部性原理：摊还优势的现实基础



实证数据：实际工作负载中，80% 的访问集中在 20% 的数据上（帕累托原则）

序列操作：从最坏情况到平衡状态

初始状态：退化为链表的树（最坏情况）

累积效果

- 第一次访问：实际成本高 ($O(n)$)，但将树重构为平衡状态
- 后续访问：所有操作成本降至 $O(\log n)$
- 总摊还成本： m 次操作的总成本 $\leq O(m \log n + n)$

$$\text{平均成本} = O(\log n + n/m)$$

当 $m \gg n$ 时，平均成本 $\approx O(\log n)$

总结：伸展操作的摊还价值

核心价值主张：预付重构成本

- 短期：支付 $O(d)$ 重构成本
- 长期：
 - 目标节点下次访问： $O(1)$
 - 访问路径上所有节点：深度减少 30-50%
 - 树的整体平衡：高度降低，方差减少
- 缓存友好：自动将热点数据提升至树顶
- 简单高效：实现简单，常数因子小
- 适用场景：缓存、垃圾回收、网络路由表等具有局部性的工作负载

摊还分析的本质：为未来操作购买保险
—— 今天的重构成本，是明天高效访问的预付款

练习 1/2: 摊还时间复杂度

问题

伸展树的摊还时间复杂度 $O(\log n)$ 意味着什么？

选项

- A. 所有操作的运行时间都精确地等于 $O(\log n)$ 。
- B. 树的高度始终保持在 $O(\log n)$ ，因此每次操作都是 $O(\log n)$ 。
- C. 对于任意 m 个操作的序列，总时间是 $O(m \log n)$ 。
- D. 在随机输入的情况下，平均运行时间是 $O(\log n)$ 。

练习 1/2: 正确答案与解析

正确答案: C

对于任意 m 个操作的序列, 总时间是 $O(m \log n)$ 。

- 摊还分析的核心: **序列总成本** = $O(m \log n)$
- 单次操作可能为 $O(n)$, 但 m 次操作的平均成本为 $O(\log n)$
- 数学表达: $\sum_{i=1}^m \text{cost}(op_i) \leq c \cdot m \log n$ (c 为常数)

错误选项分析

- A 伸展树单次操作最坏情况为 $O(n)$, 不是所有操作都精确为 $O(\log n)$
- B 伸展树不保证高度始终为 $O(\log n)$, 可能暂时退化
- D 摊还分析对任意操作序列成立, 不依赖随机输入假设

平均情况 vs. 摊还分析

分析类型	假设	伸展树性能
最坏情况	无	$O(n)$ 单次操作
平均情况	随机输入	$O(\log n)$
摊还分析	任意序列	$O(\log n)$

关键洞见：摊还分析是“长期保证”，而非“每次保证”。它允许短期波动，确保长期平均高效。

练习 2/2: Zig-Zag 与 Zig-Zig 优势对比

问题

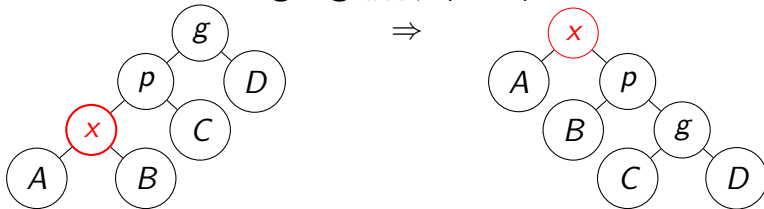
Zig-Zag 旋转序列 (x 是 p 的左孩子, p 是 g 的右孩子) 相比于 Zig-Zig, 它的主要区别和优势是什么?

选项

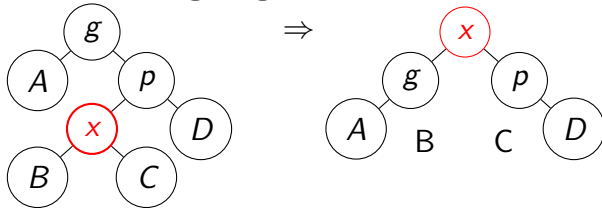
- A. Zig-Zag 比 Zig-Zig 旋转次数更少, 更高效。
- B. Zig-Zag 可以更好地降低 x 原始子树的高度。
- C. Zig-Zag 只用于删除操作, Zig-Zig 只用于查找操作。
- D. Zig-Zag 旋转后, g 始终成为 x 的父节点。

练习 2/2: Zig-Zag 与 Zig-Zig 优势对比

Zig-Zig 旋转 (同侧)



Zig-Zag 旋转 (异侧)



欢迎提问！

你的疑惑，我的动力