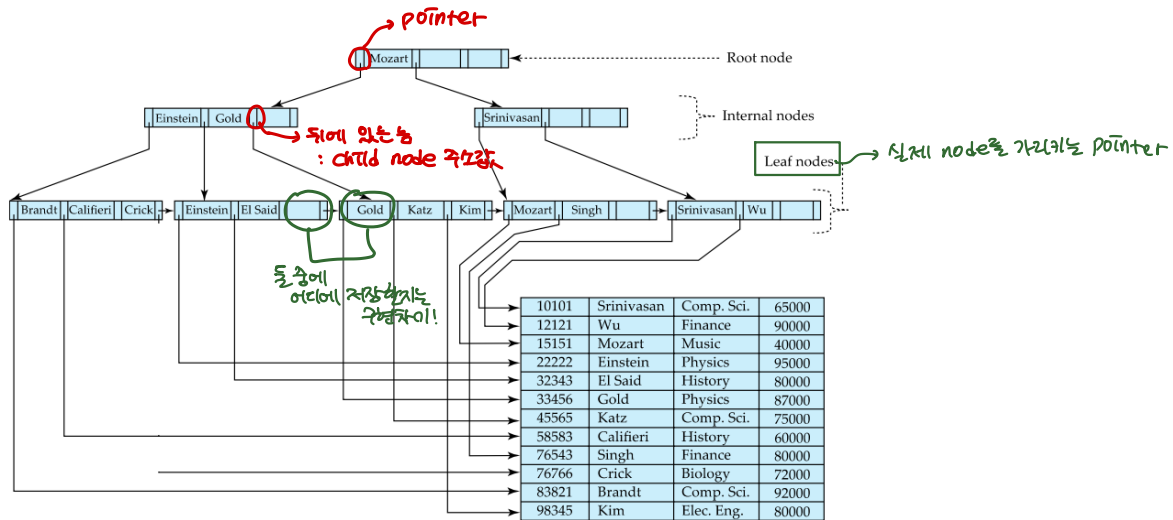




17. Indexing – B+-tree

▼ B+ tree 정렬! 균형!

leaf node → linked list로 이루어져 있으며 실제 데이터가 leaf node에만 저장됨



- 최대 n 개의 child node를 가질 수 있는 rooted tree

1. 다 같은 길이의 leaf node (Balanced tree → same height)

root, leaf 제외 2. 각 노드는 $\lceil n/2 \rceil \sim n$ 개의 child node

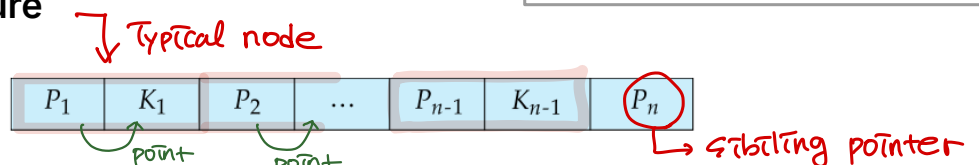
leaf 3. leaf node → 기본적으로 $\lceil (n-1)/2 \rceil \sim n-1$ 개의 value를 가져야 함 (50% ↑)

root 4. root가 leaf인 경우 → 0 ~ (n-1)개의 value

5. root가 leaf가 아닌 경우 → 적어도 2개의 children

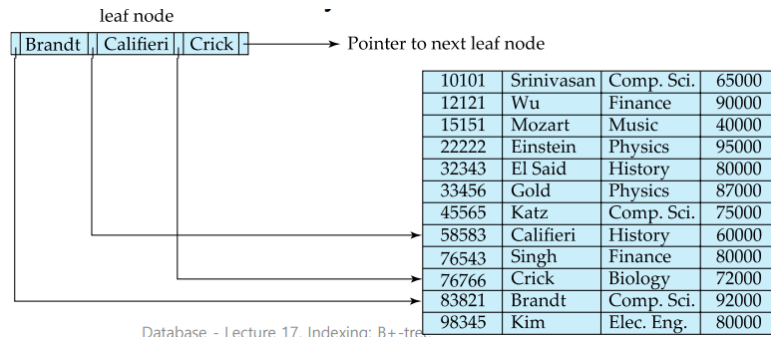
+) k개의 search key value가
file에 존재한다면 $\lceil \log_{\lceil n/2 \rceil}(k) \rceil$
이상 불가

▼ node structure



- K_i : search-key value
 - $K_1 < K_2 < K_3 \dots K_{n-1} \Rightarrow$ 모두 정렬되어 있음
- P_i : pointer to children 혹은 pointer to records(bucket of records)
 - non-leaf
 - leaf

① Leaf nodes



$(0 \leq i < n)$

- P_i : K_i 를 point
- P_n : 다음 node point
- $i < j \rightarrow$ search-key value : $L_i \leq L_j$

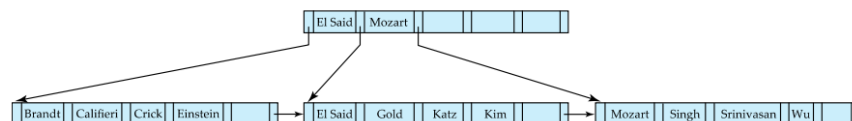
② Non-Leaf nodes

P_1	K_1	P_2	...	P_{n-1}	K_{n-1}	P_n
-------	-------	-------	-----	-----------	-----------	-------

- leaf node의 multi-level sparse index 형식 \rightarrow P_i search key value에만 정렬됨

- ① $i = 1$: P_1 에 있는 subtree에 있는 모든 값 $\leq K_1 \rightarrow$ 이후에 있는 값 다 작음
- ② $2 \leq i \leq n-1$: $K_{i-1} \leq P_i \leq K_i$
 $\rightarrow P_i$ 에 있는 모든 subtree
- ③ $i = n$: $P_n \leq K_{n-1}$

- example \rightarrow instruction file, $n=6$



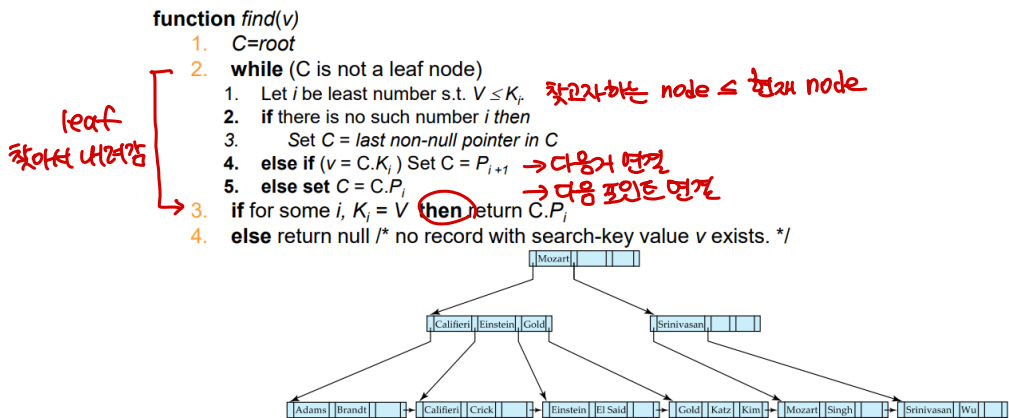
- Leaf node : 3 ~ 6개의 value 가져야 함
 $(\frac{6-1}{2} < 3)$
- Non-Leaf node : 3 ~ 6개의 children 가져야 함
- Root : 반드시 적어도 2개의 children

• Observation

- ① pointer에 의해 연결되어 있기에 물리적으로 붙어있음
- ② non-leaf level \rightarrow 계층 구조 + sparse index
- ③ 상대적으로 적은 수의 level 포함

\Rightarrow search cost = tree height = $\log \lceil n/2 \rceil (K)$

▼ Queries on B+ tree



- range queries 가능 → 범위를 설정해서 그 범위에 맞는 record 찾기 *ex) 이름이 B로 시작하는 사람 모두 찾기*
 - **node**
 - 보통 4KB → disk block size에 맞춤
 - 약 100개의 index entry가 들어있음 (약 40byte 크기) *→ findRange (l, u) → next()와 같은 흐름으로 찾음*
 - search key value = 100만개 → 4개의 node만 접근하면 가능 *→ entry 하나당* $(\because \log_{50}(1,000,000))$ *자이클!!*
 - ↔ balanced binary tree : 20개의 node만 접근하면 가능
 - ⇒ disk I/O 최적화 (약 20ms)
- 40x100 = 4x1000 ≐ 4kB*

- Non-Unique Keys
 - search key a 가 unique하지 않은 경우 → composite key 만들어서 사용
 - composite key → (a, A_p)
 - (A_p) : 기본 키 혹은 record ID 혹은 다른...거 → unique 보장
 - (a) : $(v, -\infty)$ to (v, ∞)
- ⇒ but, 실제 record를 가져오려면 더 많은 I/O 작업이 필요함

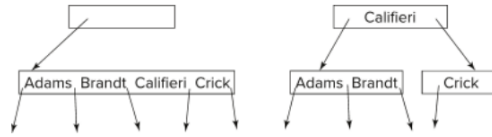
▼ Insertion

- (ptr) : record의 pointer
- (k) : record의 search key

1. search *저장해야되는 leaf node*
 - i. leaf node에 공간이 있다면 → insert (k, ptr)
 - ii. leaf node에 공간이 없다면 → **split** → update parent nodes

2. split: node의 data 개수 = n , n 개의 parent가 정렬되어 있어야 함

↳ non-leaf example



i. leaf node **삽입하고 생각!**

- 기존 node : $1 \sim \lceil \frac{n}{2} \rceil$
- new node : $(\lceil \frac{n}{2} \rceil + 1) \sim n$
- parent node에 $\frac{n}{2}$ node 삽입

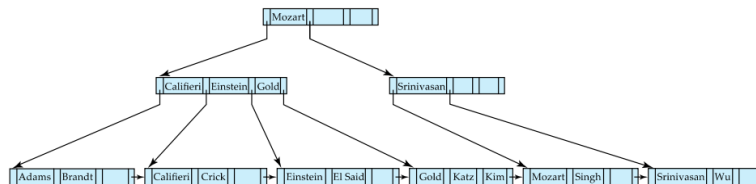
◦ 만약 parent node가 꽉 찼다면 다시 split

ii. non leaf node

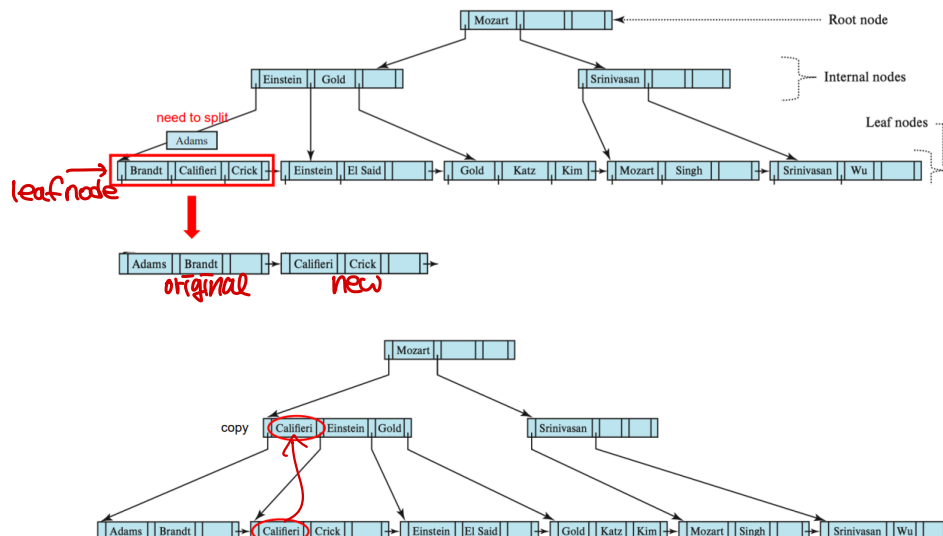
- 기존 node : $1 \sim (\lceil \frac{n}{2} \rceil - 1)$
- new node : $(\lceil \frac{n}{2} \rceil + 1) \sim n$
- parent node에 $n/2$ 번째 data 삽입

↳ non-leaf이기 때문에 다시 split 해야함.

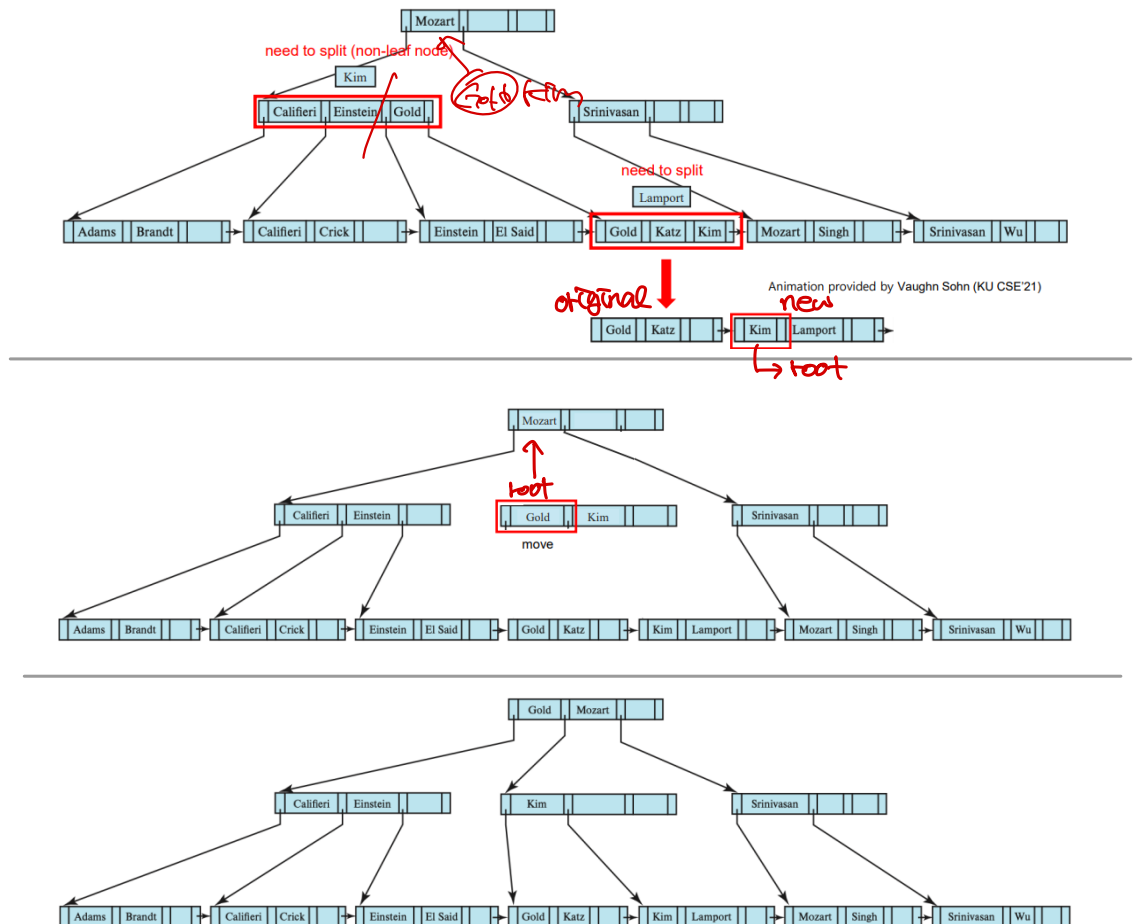
• example



1. left split : insert 'Adams'



2. insert 'Lamport'



▼ Deletion

- (ptr) record의 pointer
- (k) record의 search key

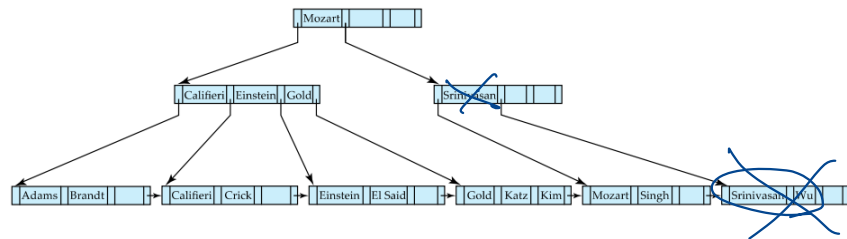
1. leaf node에서 (k, ptr) 제거

2. case

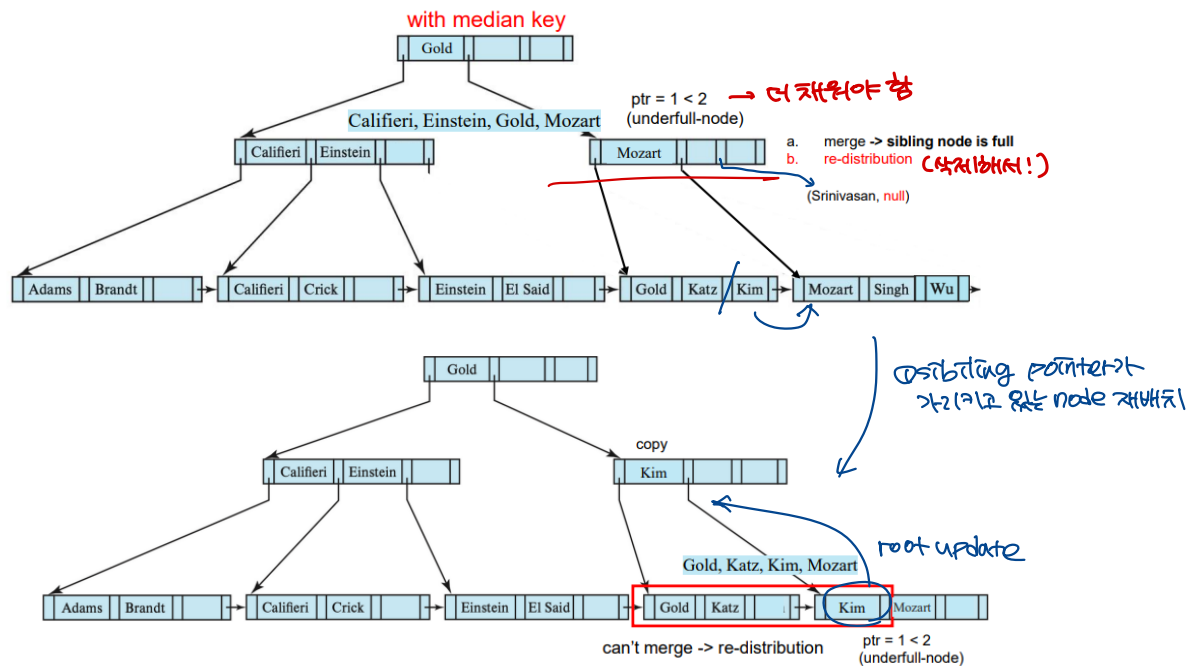
- i. 애초에 leaf node에 너무 적은 entry → sibling node not fit
⇒ merge siblings
 - 두 node의 모든 key → 왼쪽 node에 삽입 + 다른 node 삭제
 - 삭제된 node를 가리키는 (k-1, p)를 parent node에서 재귀적으로 삭제
- ii. 삭제로 인해 leaf node에 너무 적은 entry → sibling node not fit
⇒ redistribute pointers

- 최소 entry 수 이상이 되도록 sibling node의 entry 재배치
 - parent node의 해당 key update
- iii. deletion은 $n/2$ 개 이상의 pointer를 가진 node를 찾을 때까지 가능
- iv. root node에 삭제 후 하나의 pointer만 남은 경우
→ root node 삭제 + child가 새로운 root가 됨

• example



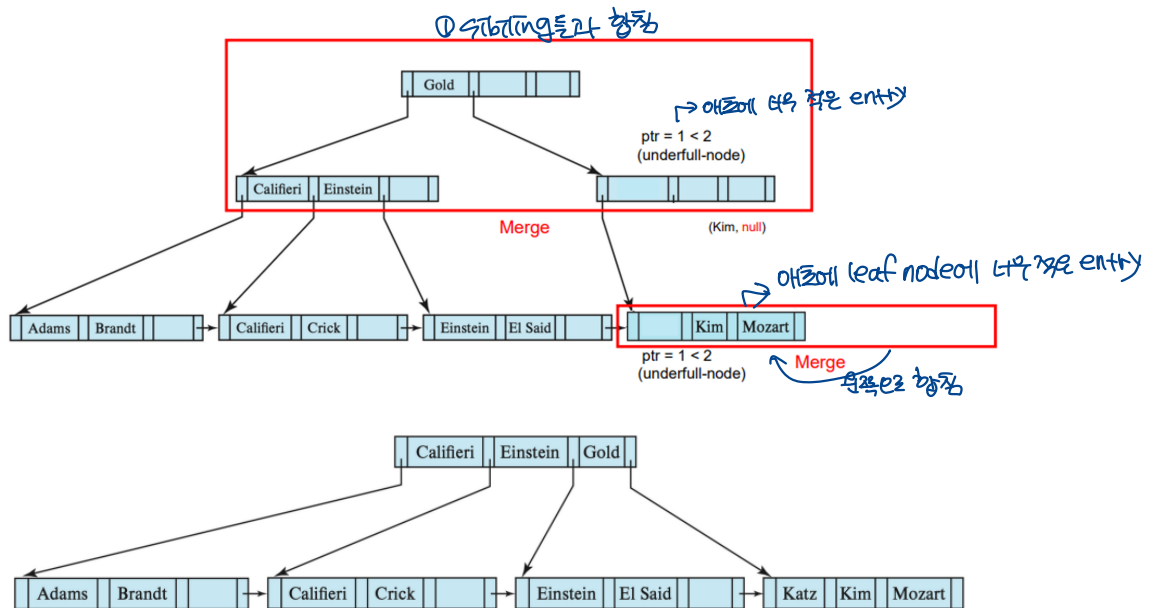
1. Deleting "Srinivasan" → merging



① underfull

[full일지 → sibling과 합침.
삭제해서일지? → redistribution.

2. Delete "Gold"

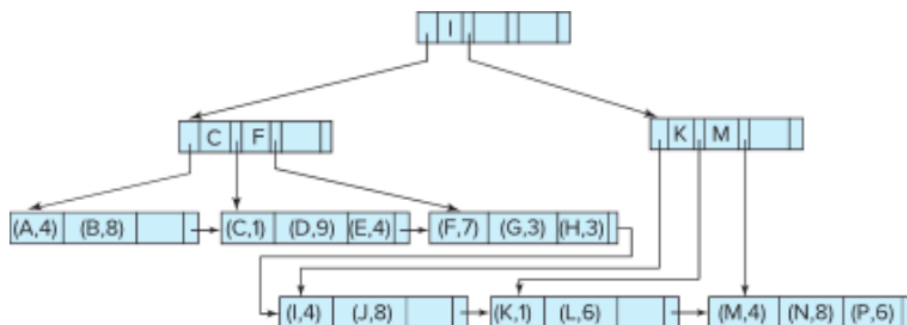


▼ Complexity of Updates

- Cost → search에 관한 cost ⇒ tree의 높이나 관계!!
 - insertion, deletion의 I/O 작업 cost → tree의 height와 관련있음
 - K개의 entry + max fanout of n →
- 실제로는 i/o 작업 수가 적음
 - internal node가 buffer에 있는 경향이 있음
 - 분할, 병합이 드물며, 대부분 leaf node에만 영향 미침
- insertion에 의한 평균 node occupancy

$\left[\begin{array}{l} \frac{2}{3} \text{ rds} \\ \frac{1}{2} \end{array} \right.$	(random)
	(sorted order)

▼ File organization



- leaf nodes → pointer 대신에 record 저장
 - insertion, deletion, update할 때에도 data record를 clustered하게 keep하도록 도와줌
- B+ tree index에 있는 entry 삽입, 삭제 등일

- record가 pointer보다 더 많은 공간 차지하기에 good space utilization이 중요
- space utilization을 향상시키기 위해서는 split과 merge를 하는 동안 더 많은 sibling node들이 redistribution해야 함

redistribution about left, right siblings을 모두 포함
 각 node가 적어도 $\lfloor \frac{2n}{3} \rfloor$ entry

▼ Indexing

- Record relocation + secondary index

- record가 지워지면 record pointer를 저장하고 있는 모든 secondary index들이 update 되어야 함
- node split → 매우 비쌈

⇒ record pointer 대신 search_key 이용
 (in secondary index)

→ in B+tree file organization

B+tree file organization search key가 non-unique → record-id 삽입
 record를 위치시키기 위한
 file organization의 추가적인 탐색 필요
 (query는 비배치한 node 위치들은 많)

- indexing Strings

- key의 길이가 생각보다 길어질 수 있음

- split하는데 space 사용

↳ prefix compression ★

- inter node의 key value가 full key의 prefix 가능

- sub string만 저장해서 압축해서 표현

- Bulk Loading and Bottom-Up Build ★

- entry 당 여러 개의 I/O를 필요로 할 경우 너무 비효율적임

⇒ bulk loading : key의 정보 모두 다 알고 있어야 함

↳ 한 번에 많이 load ⇒ 너무 비효율적

- solution

1. 정렬 먼저 하기 → 정렬된 순서대로 insert 하기

2. Bottom-up B+tree construction ★

- sort entry → layer마다 tree 생성

(정렬된 순서대로 삽입)

↳ leaf level에서 시작

원래 존재하던 node에 삽입하면 접근 + 데이터 비용 발생함 것
 → 하지만, node가 underflow

+) B tree의 차이점

↳ tree의 차이점

+) Bottom up, topdown build.