

Push	O(1)
Pop	O(1)
Multipop	O(k)

Menge an n Operationen -> O(n) * WorstCase einer einzelnen Operation = O(n) * O(n) = O(n^2)

Amortisierte Analyse

Menge an k Operationen => Bestimme "durchschnittliche", amortisierte Laufzeit

Aggregationsmethode

Buchhaltermethode

Potentialmethode

Idee: Verbinde eine Potentialfunktion mit einer "echten" Größe

- Wähle eine Potentialfunktion Phi in Abhängigkeit von einer echten Größe
- Zeige, dass Phi immer größer 0 ist, d.h. Phi(i) >= 0 für alle 0 <= i <= n
- Berechne $\Delta c_i = c_i + \Phi(i) - \Phi(i-1)$

Phi(i) = Größe des Stacks nach der i-ten Operation
Phi(i) >= 0, denn der Stapel kann höchstens leer sein

Operation	c_i	DeltaPhi	^c_i
Push	1	1	2
Pop	1	-1	0
Multipop(k)	Min(size, k)	-Min(size, k)	0

=> die amortisierten Kosten jeder Operation liegen in O(1)

- Alle Operationen betrachten
- Alle Laufzeiten aufsummieren
- Durch n teilen => amortisierte Laufzeit

Idee: Billige Operationen zahlen für teure Operationen mit

- Für alle Operationen amortisierte Kosten definieren Δc_i
- Zeigen, dass Summe über c_i <= Summe über Δc_i
- Zeigen, dass unser "Guthaben" nie unter 0 fällt
- => Δc_i sind gültige amortisierte Kosten

Operation	c_i	^c_i
Push	1	2
Pop	1	0
Multipop(k)	Min(size, k)	0

Summe Δc_i >= Summe c_i , denn die Kosten für die Herausnahme werden bereits von Push mitbezahlt. Es können nie mehr Elemente herausgenommen werden, als gepusht wurden. Daher kann unser Kontostand auch nie unter 0 fallen.

=> Amortisierte Kosten jeder Operation liegen in O(1)

Angenommen, die Operationenfolge enthält genau m Push Operationen. => n - m Pop() oder Multipop()-Operationen

Alle Push-Operationen zusammen haben Laufzeit O(m) * WorstCase von Push = O(m) * O(1) = O(m)

Alle Pop() und Multipop()-Operationen können höchstens die m gepushten Elemente wieder herunternehmen
=> Summe von Pop() und Multipop() liegt ebenfalls in O(m)

Die Summe aller Operationen liegt in O(m) liegt in O(n)

=> Die amortisierten Kosten einer einzelnen Operation liegen in O(1)

Blatt 3 Aufgabe 4

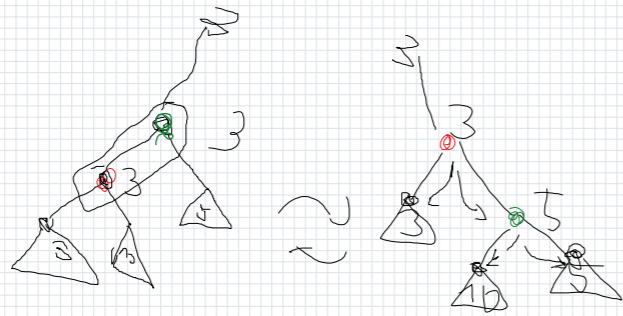
```
minGap[RSbaum tree]
Return tree.root.minGap
}
```

Insert(Node n){

```
Führe normales RInsert aus, noch ohne FixUP
s = successor(n)
p = predecessor(n)
if ( |s - n| < |p - n| )
    n.minGapNode = (n, s)
else {
    n.minGapNode = (p, s)
}
```

```
Node u = n;
while( |u.minGap[0] - u.minGap[1]| < |u.parent.minGap[0] - u.parent.minGap[1]| )
    u.parent.minGap = u.minGap;
    u = u.parent;
}
```

Führe RBFixUP aus, halte minGap in O(1) aufrecht
Dazu ist es nur nötig in den Rotationen die minGap-Werte der beiden rotierten Knoten mit ihren unteren Teilbäumen abzugleichen. Weiter oben kann sich nichts ändern, da die minGap des gesamten rotierten Teilbaums sich nicht ändert.



Cheatsheet - Cheatsheet

Laufzeiten, Stabilität, in-situ von Sortieralgorithmen

Bedingungen für Linearzeitsortierung

Laufzeiten von anderen wichtigen (Graphen-)algorithmen

- Dijkstra
- BFS
- DFS
- Min-Spanbaum (Janik-Prim / Kruskal)
- Leichter Kreis
- TSP

Bekannte Summenformeln

Rekursionsgleichung
Kleines Beispiel für Rekursionsbaummethode
Meistermethode (3 Fälle + Regularitätsbedingung)

Datenstrukturen + Operationen + Laufzeiten

- Stapel
- Schlange
- Liste
- Heap = Max-Heapify, BuildHeap

S RS-Baum Eigenschaften + evtl. die Rotationen

Fahrplan zu dynamischer Programmierung

Hashingstypen (= Laufzeiten bei erfolgreicher/erfolgslose Suche)

Quantorddefinition für O, Omega, Theta, o, omega

Dynamische Programmierung

Prinzip: Aufteilung in kleinere Teilinstanzen, Lösung des großen Problems

Abgrenzung zu Teile und Herrsche:

- Überlappende Teilinstanzen statt disjunkte Teilinstanzen
- Bottom-up statt top-down
- n-dimensionales Array zur Zwischenspeicherung der Teilinstanzen statt direkte Übergeben, höchstens mit Caching
- Meist iterativ statt meist rekursiv

Greedy-Algorithmen

- Keine dynamische Bestimmung einer optimalen Lösung
- Kleine Teilschritte, die immer so fortfahren wie es im Augenblick optimal erscheint
- Die meisten Graphalgorithmen
- Bsp. Kruskal: Immer die leichteste Kante nehmen, die zwei Sets verbindet
- Sehr leicht zu implementieren

Fahrplan zu Dynamischem Programmieren

- Struktur einer optimalen Lösung charakterisieren
- Wert der optimalen Lösung rekursiv definieren
- Erst kleinste Teilinstanzen lösen (und Lösung zwischenspeichern), dann mittels der rekursiven Definition immer größere Teilinstanzen lösen, bis optimale Lösung des Gesamtproblems gefunden ist
- (Optimale Lösung rekonstruieren bzw. Algo so anpassen, dass er die Struktur mit speichert)

Beispielaufgabe: Zwillinge haben gleichzeitig Geburtstag, die Eltern kaufen eine Menge an Geschenken mit monetären ganzzahligen Werten W = (w_1, ..., w_n) und Gesamtwert v. Ist es möglich, die Geschenke fair zwischen den Zwillingen aufzuteilen?

- optimale Lösung: Es ist möglich, d.h. es existiert eine Teilmenge T aus W mit Summe über T = v/2.
- Für eine Teilmenge T ist die Summe s erstellbar, wenn ich aus T \ {w_i} die Summe s - w_i oder s bilden kann.
Wenn ich aus der Teilmenge T die Summe s erstellen kann, dann kann ich aus T vereinigigt {w_i} die Summen s und s + w_i erstellen.

Wir beginnen bei der Teilmenge {} (leere Menge). Für diese kann ich die Summe 0 erstellen.
Nimm nun schrittweise die Geschenke w_1, w_2, ..., w_n dazu und speichere nach jedem Schritt, welche Summen möglich sind. Dazu ein langes Array int values[], wobei values[i] genau dann true ist, wenn die Summe i (mit den bisherigen) möglich ist.
Gib values[v/2] aus.

```
if(v % 2 != 2 || v < 0) return false;
int[] values = new int[v+1] //gefüllt mit false
values[0] = true;
for(int w in W){
    for(int i = v-1; w_i >= 0; i--){
        if(values[i] == true){
            values[i+w] = true;
        }
    }
}
return values[v/2];
```

W = (3, 4, 2, 2, 1) => v = 12

1	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0
---	---	---	---	---	---	---	---	---	---	---	---	---	---	---	---

w_1 hinzunehmen:

1	0	0	1	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0
---	---	---	---	---	---	---	---	---	---	---	---	---	---	---	---

w_2 hinzunehmen:

1	0	0	1	1	0	0	1	0	0	0	0	0	0	0	0
---	---	---	---	---	---	---	---	---	---	---	---	---	---	---	---

w_3 hinzunehmen:

1	0	1	1	1	1	1	1	0	1	0	0	0	0	0	0
---	---	---	---	---	---	---	---	---	---	---	---	---	---	---	---

w_4 hinzunehmen:

1	0	1	1	1	1	1	1	1	1	0	1	0	0	0	0
---	---	---	---	---	---	---	---	---	---	---	---	---	---	---	---

w_5 hinzunehmen:

1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1
---	---	---	---	---	---	---	---	---	---	---	---	---	---	---	---

Die Summe v/2 = 6 ist möglich => Die Geschenke lassen sich fair aufteilen

Hashing N(k) = (2 * k + 5) % 7

31	11	21	32	42	62	77
----	----	----	----	----	----	----

Verkettung

Linear

Wenn erster Platz besetzt, rücke weiter bis freie Stelle gefunden

$$h'(k, i) = (h(k) + i) \% \text{Array.length}$$

$$h'(k, 0) \rightarrow h'(k, 1) \rightarrow \dots$$

Quadratisch

Wenn erster Platz besetzt, rücke in großer werdenden Schritten weiter, bis Platz gefunden

$$h'(k, i) = h(k) + 2i + 3i^2$$

Eigentlich $h'(k, i) = (h(k) + 2i + 3i^2) \% \text{Array.length}$

Doppelt

Wenn Platz belegt, springe um festen Wert weiter
Sprungweite wird durch zweite Hashfunktion bestimmt

$$h'(k, i) = h(k) + i * ((4k + 3) \% 5)$$

$$h'(k, i) = h(k) + i * (7 - 2 * (k \% 3))$$

0	1	2	3	4	5	6
			62	31	77	32
				42	11	
					21	

0	1	2	3	4	5	6
32	42	77	62	31	21	11

0	1	2	3	4	5	6
	32		42	31	21	11

0	1	2	3	4	5	6
62	77	42	32	31	21	11

Gutes Hashen?

- Hashtabelle sollte größer als die Anzahl der zu erwartenden Werte, am besten prime Größe
- Primäre Hashfunktion: Faktor sollte teilerfremd zur Arraylänge sein (am besten prim)
- Hashfunktionen sollten schnell zu berechnen sein
- Sprungweite bei Linearem/Quadratischem/Doppeltem Hashing sollte teilerfremd zur Arraylänge sein