ALGORITHMEN & DATENSTRUKTUREN WOCHE 3

Julian Steinmann

11. Oktober 2021

ETH Zürich



IDEEN

- · Precomputing (Präfixsummen)
- Divide-and-Conquer
- · Sich Resultate merken

i	0	1	2	3	4	5
array[i]	1	6	-4	2	5	1

Wir wollen viele (z.B. q) Summen von Subarrays möglichst effizient berechnen. Wie lange dauert die naive Version (in O-Notation)?

i	0	1	2	3	4	5
array[i]	1	6	-4	2	5	1

Wir wollen viele (z.B. q) Summen von Subarrays möglichst effizient berechnen. Wie lange dauert die naive Version (in O-Notation)?

$$\rightarrow O(nq)$$

i	0	1	2	3	4	5
array[i]	1	6	-4	2	5	1
pre[i]	1	7	3	5	10	11

Wie lange dauert es, **pre** zu berechnen?

i	0	1	2	3	4	5
array[i]	1	6	-4	2	5	1
pre[i]	1	7	3	5	10	11

Wie lange dauert es, **pre** zu berechnen?

$$\rightarrow O(n)$$

Wie lange dauert es nun ${\it q}$ Summen von Subarrays zu berechnen?

i	0	1	2	3	4	5
array[i]	1	6	-4	2	5	1
pre[i]	1	7	3	5	10	11

Wie lange dauert es, **pre** zu berechnen?

$$\rightarrow O(n)$$

Wie lange dauert es nun **q** Summen von Subarrays zu berechnen?

$$\rightarrow O(n+q)$$

DIVIDE-AND-CONQUER

Probleme in Subprobleme aufzuteilen kann das Problem einfacher lösbar machen. Divide-and-Conquer ist an sehr vielen Stellen anzutreffen.

SICH RESULTATE MERKEN

Bei vielen Divide-and-Conquer-Problemen entstehen Zwischenresultate, welche wir uns sinnvollerweise merken. Dadurch müssen wir sie nicht mehrmals berechnen, sondern können sie wiederverwenden. Wir werden dies später im Semester konkreter sehen (→ *Dynamische Programmierung*).

MSS - KADANE'S ALGORITHMUS

Wir schauen uns nur ein Subproblem an: Was ist das Subarray mit der grössten Summe, welches bei Position *i* aufhört? Weshalb ist dies ein "gutes" Subproblem?

MSS - KADANE'S ALGORITHMUS

Wir schauen uns nur ein Subproblem an: Was ist das Subarray mit der grössten Summe, welches bei Position *i* aufhört?

Weshalb ist dies ein "gutes" Subproblem? → Gute Subprobleme sind einfacher lösbar und erlauben, die ursprüngliche Lösung wieder zusammenzusetzen.

MSS - KADANE'S ALGORITHMUS

```
def max_subarray_sum(numbers):
best sum = 0
current sum = 0
for x in numbers:
    current_sum = max(current_sum + x, 0)
    best sum = max(best sum, current sum)
return best sum
```

O-Notation in der Praxis

Laufzeit

Für einen Input von n = 5000 erhalten wir folgende Resultate:

	Komplexität	Zeit in ms
Naiv	$O(n^3)$	52'600
Divide-and-Conquer	$O(n \log n)$	17.3
Kadane	O(n)	2.5

→ O-Notation nicht exakt, aber trotzdem aussagekräftig

(Implementation in Python, Resultate von David Zollikofer)