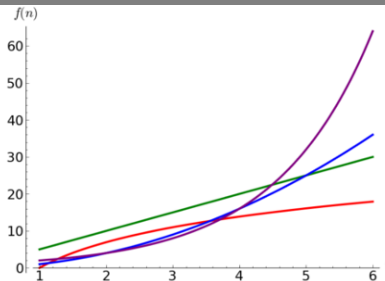


Tutorium Algorithmen 1

Simon Bischof (simon.bischof2@student.kit.edu) | 20. Mai 2013

INSTITUT FÜR THEORETISCHE INFORMATIK, PROF. SANDERS



```

function karatsuba(num1, num2)
if (num1 < 10) or (num2 < 10)
    return num1*num2
/* calculates the size of the numbers */
m = max(size(num1), size(num2))
low1, low2 = lower half of num1, num2
high1, high2 = higher half of num1, num2
/* 3 calls made to numbers approximately half the size */
z0 = karatsuba(low1, low2)
z1 = karatsuba((low1+high1), (low2+high2))
z2 = karatsuba(high1, high2)
return (z2*10^(m)) + ((z1-z2-z0) * 10^(m/2)) + (z0)
    
```

Beachtet bei Hashing:

- Die Laufzeit $O(1)$ für lookup/delete bei Hashing mit Verketteten ist nur erwartet
- "Wähle eine zufällige Hashfunktion aus einer universellen Familie"
- Auf Satz 1 verweisen - insbesondere immer angeben, wie viele Slots die Hashtabelle hat
- vorne an Liste anfügen bei Hashing mit Verketteten (warum?)
- zyklische Arrays brauchen kein Sentinel (implizit durch mod)

- Gegeben sei eine Folge $s = \langle e_1, \dots, e_n \rangle$ und eine lineare Ordnung \leq
- Gesucht: Folge $s' = \langle e_1', \dots, e_n' \rangle$, sodass s' Permutation von s und $e_1' \leq e_2' \leq \dots \leq e_n'$

Wichtige Eigenschaften von Sortieralgorithmen

- stabil: Elemente mit gleichem Wert behalten relative Reihenfolge bei
- inplace: nur "wenig" zusätzlicher Speicher nötig

- Idee: Der Anfang des Arrays ist schon sortiert
- füge erstes Element des unsortierten Teils dort richtig ein
- sortierter Teil wächst

```
1 Procedure insertionSort(a:Array[1... n] of Element)
2   for i:=2 to n do
3     invariant  $a[1] \leq \dots \leq a[i-1]$ 
4     // move a[i] to the right place
5     e:=a[i]
6     if e<a[1] then //new minimum
7       for j:=i downto 2 do
8         a[j]:=a[j-1]
9         a[1]:=e
10    else //use a[1] as a sentinel
11      for (j:=i; a[j-1]>e; j--) a[j]:=a[j-1]
12      a[j]:=e
```

```
1 Function mergeSort( $\langle e_1, \dots, e_n \rangle$ ) : Sequence of Element
2   if  $n=1$  then return  $\langle e_1 \rangle$ 
3   else return merge( //merge siehe Blatt 2, A4(a)
4                       mergeSort( $\langle e_1, \dots, e_{\lfloor \frac{n}{2} \rfloor} \rangle$ ),
5                       mergeSort( $\langle e_{\lfloor \frac{n}{2} \rfloor + 1}, \dots, e_n \rangle$ ))
```

- Satz: Deterministische vergleichsbasierte Sortieralgorithmen brauchen $n \log n - O(n)$ Vergleiche im schlechtesten Fall.
- Dasselbe gilt auch für den average case
- Damit ist die worst- und average-case-Laufzeit von Mergesort optimal

- Satz: Deterministische vergleichsbasierte Sortialgorithmen brauchen $n \log n - O(n)$ Vergleiche im schlechtesten Fall.
- Dasselbe gilt auch für den average case
- Damit ist die worst- und average-case-Laufzeit von Mergesort optimal

- Satz: Deterministische vergleichsbasierte Sortialgorithmen brauchen $n \log n - O(n)$ Vergleiche im schlechtesten Fall.
- Dasselbe gilt auch für den average case
- Damit ist die worst- und average-case-Laufzeit von Mergesort optimal

- Teile und herrsche wie bei Mergesort
- Aufwand jedoch vor der Rekursion
- Quicksort ist kompliziert?
- Trenne Idee von Implementierung

- Teile und herrsche wie bei Mergesort
- Aufwand jedoch vor der Rekursion
- Quicksort ist kompliziert?
- Trenne Idee von Implementierung

- Teile und herrsche wie bei Mergesort
- Aufwand jedoch vor der Rekursion
- Quicksort ist kompliziert?
- Trenne Idee von Implementierung

```
1 qsort :: (Ord a) => [a] -> [a]
2 qsort []      = []
3 qsort (p:ps) = qsort (filter (<p) ps) ++
4                   [p] ++
5                   qsort (filter (>=p) ps)
```

- Best Case?

- Best Case? $O(n \log n)$

- Best Case? $O(n \log n)$
- Worst Case?

- Best Case? $O(n \log n)$
- Worst Case? $O(n^2)$

- Best Case? $O(n \log n)$
- Worst Case? $O(n^2)$
- Average Case (und erwartete Laufzeit bei zufälliger Pivotwahl) in $O(n \log n)$

```
1 Procedure qSort(a:Array of Element; l,r:  $\mathbb{N}$ )  
2   if  $l \geq r$  then return  
3   k:=pickPivotPos(a,l,r)  
4   m:=partition(a,l,r,k)  
5   qSort(a,l,m-1)  
6   qSort(a,m+1,r)
```

```
1 Function partition(a:Array of Element; l,r,k:ℕ)
2   p:=a[k]
3   swap(a[k],a[r])
4   i:=l
5   for j:=l to r-1 do
6     if a[j] ≤ p then
7       swap (a[i],a[j])
8       i++
9   swap (a[i],a[r])
10  return i
```

- Wenn Teilarray klein genug, Insertionsort verwenden
- Im Worst-Case $O(n)$ Speicher nötig für (Rekursions-)Stack \Rightarrow halbrekursive Implementierung (Rekursion nur auf kleinerem Teil)

- Wenn Teilarray klein genug, Insertionsort verwenden
- Im Worst-Case $O(n)$ Speicher nötig für (Rekursions-)Stack \Rightarrow halbrekursive Implementierung (Rekursion nur auf kleinerem Teil)

Gegeben sei ein Array mit n verschiedenen Elementen (unsortiert, aber mit Ordnung) und eine Medianfunktion, die für ein (Teil-)Array mit m Elementen den Median deterministisch in $O(m)$ berechnet.

- Finde einen Algorithmus, der das $\frac{1}{3}$ -Perzentil deterministisch in $O(n)$ berechnet.
- Finde einen Algorithmus, der die $\frac{1}{3^{k-1}}, \frac{1}{3^{k-2}}, \dots, \frac{1}{3^2}, \frac{1}{3}$ -Perzentile deterministisch in $O(n)$ berechnet. (Nicht in $O(nk)$!)
- Das Ganze geht inplace.