



# IN3030/IN4330 Uke 14, v2021

Arne Maus  
PT  
Inst. for informatikk

# Hva så vi på i Uke 12

- Om å lage en egen ‘ArrayList’ for heltall
  - Hvorfor og hvordan (kan lage arrayer av IntList)
  - For Oblig 5
- (En første) gjennomgang av Oblig 5 Konveks innhyllning

# Hva skal vi se på i denne uka

- I) Om vindus- (GUI) programmering i Java
  - Tråder ! Uten at vi vet om det !
- II) Parallelisering av Oblig 5 – den konvekse innhyllinga til n punkter ved først å se på full parallel Quicksort
- III) Hvordan pakke inn en parallel algoritme slik at andre kan bruke den.
  - Kan du gi din Oblig 4 til en venn eller en ny jobb som ikke har peiling på parallelitet og si at her er en metode som sorterer opp til 8x forttere enn Arrays.sort() ?
  - Nødvendige endringer til algoritmene, effektivitet !
  - Fordelinger av tall vi skal sortere.
  - Fornuftig avslutning av programmet ditt (hva med trådene)
  - Brukervennlig innpakking !
  - Dokumentasjon

# Tråder og GUI

- (Nesten) alle vindu-systemer er basert på at det startes **én** egen tråd
  - Forsøk på å bruke flere tråder ender ofte i vranglås-situasjoner
- Java bruker: JFC/Swing component architecture (forbedret versjon av awt) – nå også FX
- At Java starter en tråd når vi starter opp, står det lite/intet om i dokumentasjonen (men leter man, finner man den)
- Da har vi to tråder :
  - main-tråden
  - the event dispatching thread , som har en helt egen modell for hendelser (muse-klikk, inntasting, osv) – INF1010-stoff
- Det beste er at man lar main-tråden **død/terminere** etter at vi har startet swing.
- swing er ikke det eneste som starter opp tråder (vær mistenksom om rare ting skjer)
- Fra API-dokumentasjonen: “In general Swing is not thread safe. All Swing components and related classes, unless otherwise documented, must be accessed on the event dispatching thread.”

```
import javax.swing.*;
class ForsteVindu extends JFrame {
    static int a =0;

// Konstruktør. Lager og viser fram et vindu Rett På Java s.251.
    ForsteVindu() {
        setTitle("Første vindu");
        setSize(200, 200);
        a = 5;
        setDefaultCloseOperation(JFrame.EXIT_ON_CLOSE);
        setVisible(true);
    }

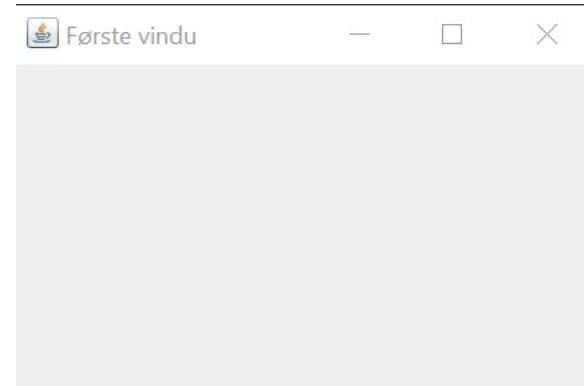
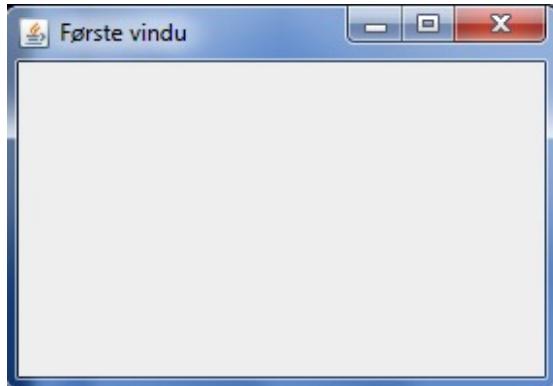
public static void main(String[] args) {
    System.out.println("1) a="+a);

    // Lag et vindu som setter a =5
    SwingUtilities.invokeLater (new Runnable()
        { public void run() {
            System.out.println("2) a="+a);
            new ForsteVindu();
            System.out.println("3) a="+a);
        } // end run
    } );// end Runnable

    System.out.println("4) a="+ a );
} // end main
}; // end Swing
```

## Utskrift fra programmet: Her ser vi at vi har to tråder

- Vinduet som kommer opp (2017 og 2021- modell)



- I kommando-vinduet (merk rekkefølgen og verdien a)

main-tråden  
terminerer



```
Z:\INF2440Para\GrafiskSort>java ForsteVindu
1) a=0
4) a=0
2) a=0
3) a=5
```

# To andre greie skjemaer for å starte swing:

```
public class MyApp implements Runnable {  
    public void run() {  
        // Invoked on the event dispatching  
        // thread. Construct and show GUI.  
    }  
  
    public static void main(String[] args) {  
        SwingUtilities.invokeLater(new MyApp(args));  
    }  
}
```

javax.swing

## Class JFrame

```
java.lang.Object  
    java.awt.Component  
        java.awt.Container  
            java.awt.Window  
                java.awt.Frame  
                    javax.swing.JFrame
```

JFrame har 23 egne metoder og arver ca. 410 metoder fra superklassene!

```
public class MyApp {  
    MyApp(String[] args) {  
        // Invoked on the event dispatching thread.  
        // Do any initialization here.  
    }  
  
    public void show() {  
        // Show the UI.  
    }  
  
    public static void main(final String[] args) {  
        // Schedule a job for the event-dispatching  
        // thread: creating and showing this  
        // application's GUI.  
        SwingUtilities.invokeLater(new Runnable() {  
            public void run() {  
                new MyApp(args).show();  
            }  
        });  
    }  
}
```

## II) Hvordan parallelisere Oblig5 – den konvekse innhyllinga

- Gjøre det som vanlig Quicksort
- Gjøre det som full parallel Quicksort
  - artikkel på NIK 2015
    - En algoritme som ikke har en meningsfull sekvensiell versjon.
    - Trøst: Full Parallel CoHull er enklere enn Full Parallel Quicksort

# A FULL PARALLEL QUICKSORT ALGORITHM FOR MULTICORE PROCESSORS

---

Arne Maus,  
Dept. of Informatics,  
Univ. of Oslo

# Outline of presentation

- Presenting good old sequential Quicksort: seqQuick
- Traditional parallel Quicksort: TradQuick
  - What is not optimal with TradQuick and other attempts to do parallel Quicksort?
- ParaQuick, an alternative new **full parallel** Quicksort explained
- Performance of: Arrays.sort, seqQuick, TradQuick and ParaQuick
- Three questions on why ParaQuick is (much) faster than TradQuick:
- Conclusion

**Note:** Performance figures updated from paper

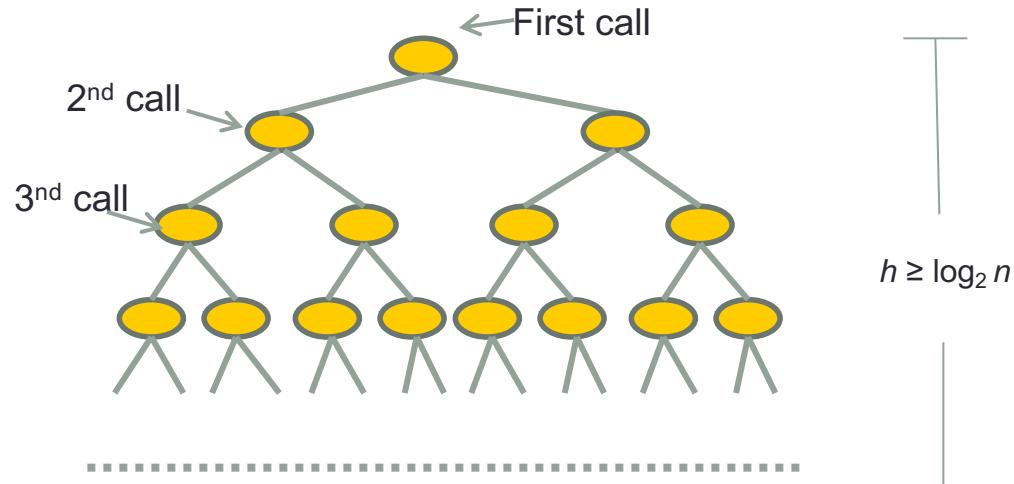
# Everybody knows *sequential* Quicksort of an array: $a[0..n-1]$ ?

1. Start by selecting a partitioning element: *pivot*
2. Partition  $a[]$  in two:
  - a. Those elements in  $a[]$  that are  $< \text{pivot}$  are placed in the left part of  $a[]$ , while those who are  $\geq \text{pivot}$  are placed in the right part of  $a[]$ .
  - b. This is achieved by swapping elements  $< \text{pivot}$  with elements  $\geq \text{pivot}$ .
3. Pts. 1 and 2 are repeated recursively on each of the two parts until all such segments are of length  $\leq 1$ .

(Or use ‘insertionSort’ if  $\text{len} < 47$ )

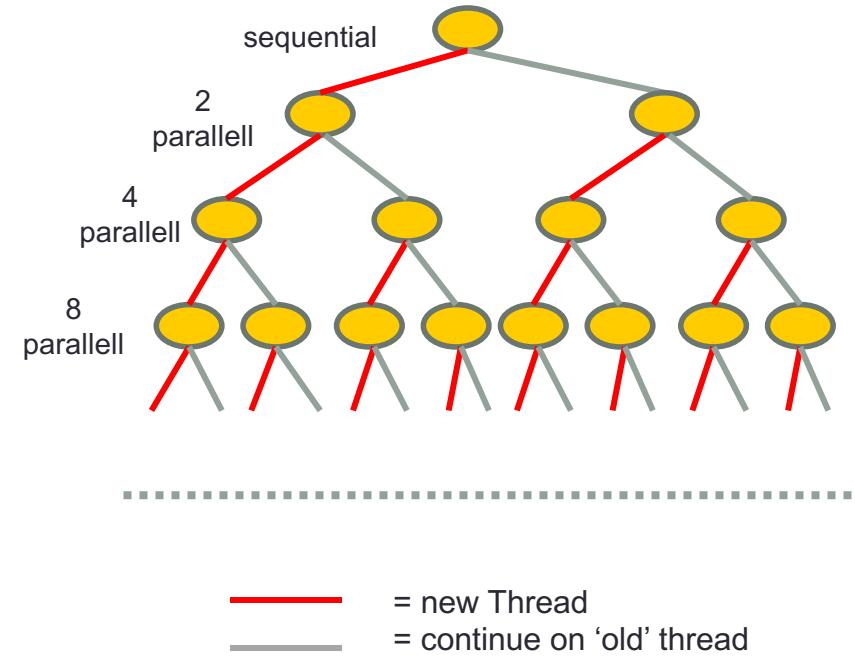


Recursion tree of method calls to Quicksort



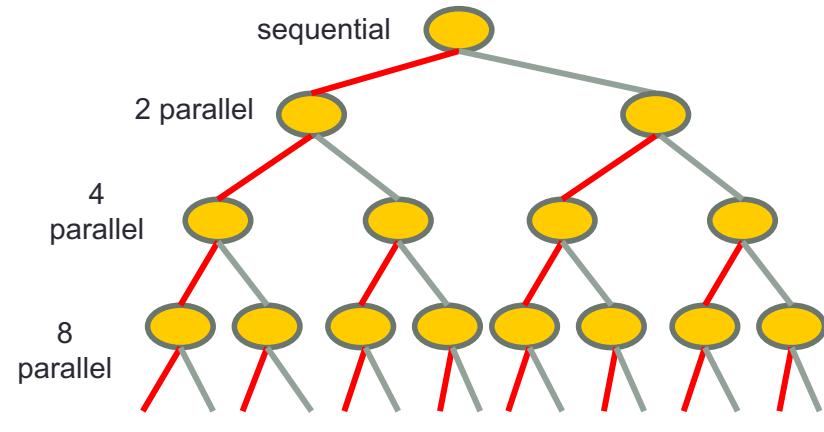
# How to parallelize Quicksort (traditionally & ‘smart’)

1. Select an element: *pivot* in  $a[ ]$ .
2. In each node:
  - a. Partition in small elements to the left and large elements to the right.
  - b. Start **one new thread** on the left branch (the ‘small’ numbers  $< \text{pivot}$ )
  - c. Then call recursively on the ‘old’ thread that entered this node, for the right part, ‘big’ numbers  $\geq \text{pivot}$
  - d. Wait for the **new left thread to return**.
3. In any branch where the length of the part to be sorted  $< 50\,000$ , use ordinary sequential, recursive Quicksort.

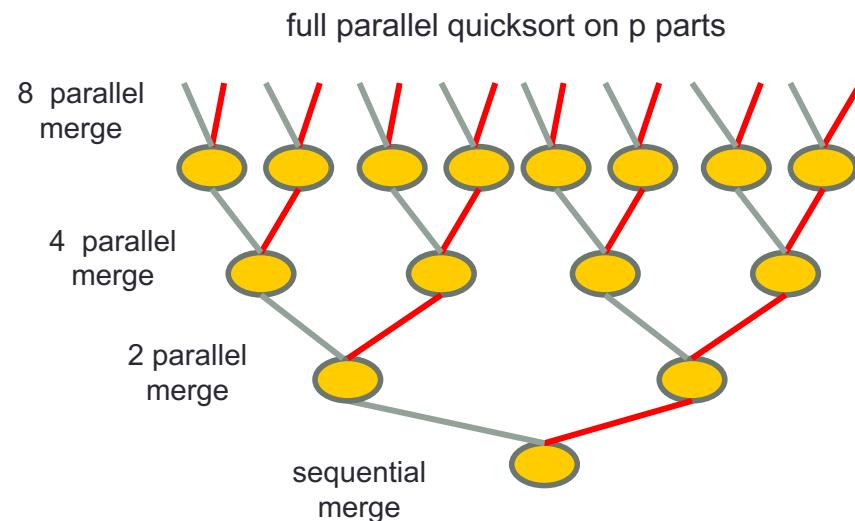


# What is wrong with traditional parallelization ?

- **SLOW START :**
  - First sequential
  - Then next level: 2 parallel
  - Then : 4 parallel
  - ...
- Can this be done in full parallel
  - i.e. with  $p$  cores at least with  $p$  parallel from the start?



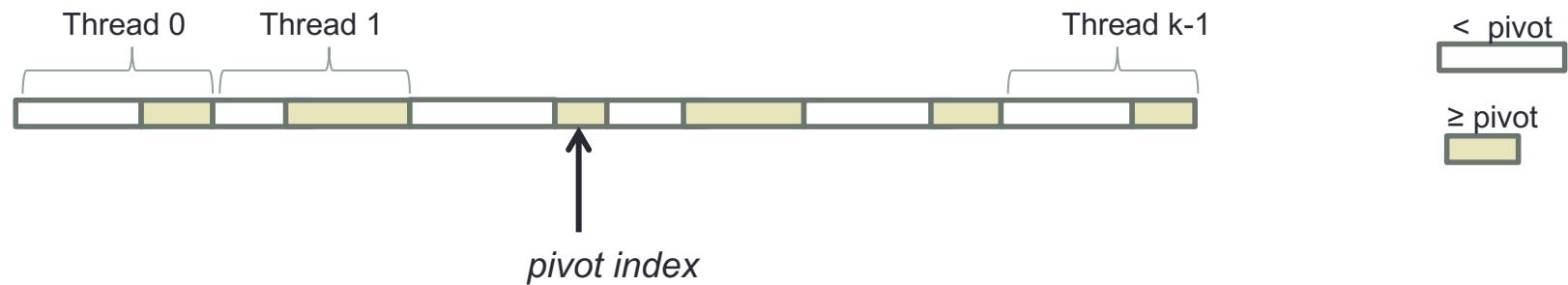
- 
- **Yes**, some have tried (bitonic sort,..) with starting with quicksort in  $p$  parallel parts, and then merge sort the resulting sorted parts together.
  - Resulting in a quick start, and a **slow** ending.



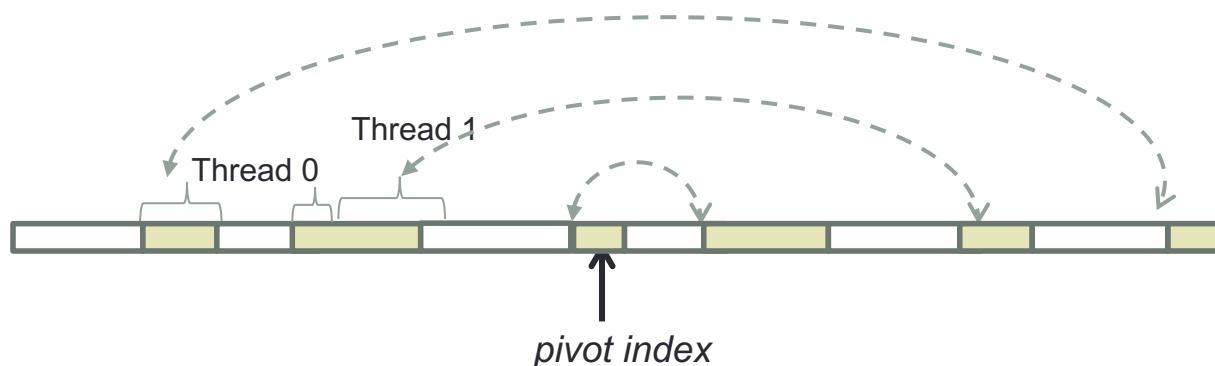
End result : Same, slow result

# A new idea for full parallelization

- With  $p$  cores, start  $k = m * p$  threads ( $m = 4, 8, \dots, 64?$ )
- First select a common *pivot* value for all threads and then **partition** (not sort) **in parallel** the  $k$  parts of  $a[]$  with that *pivot*.
- Let *pivot indeks* =  $\sum_0^{k-1} \text{length of all small elements}$

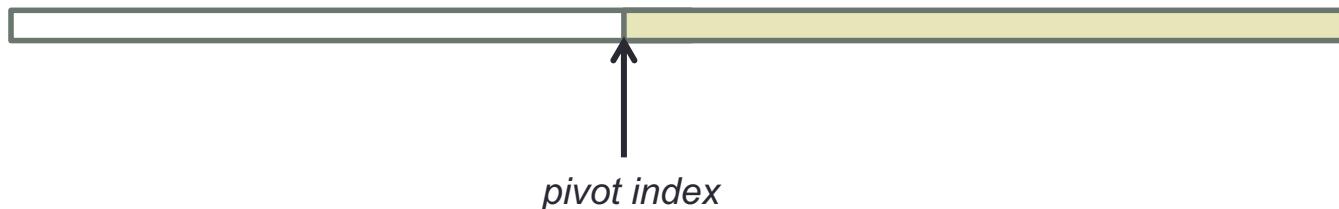


- Then swap all displaced ‘big’ elements to the left of *pivot index* with displaced ‘small’ element to the right.
- This can be done in parallel without any data race (no synchronization needed)



# Full parallel Quicksort idea (cont.)

- After parallel swap, we have the ordinary quicksort partition



- We can then continue recursively (or iteratively) on the left part and right part with half of the threads for each part.
- Continue with this in parallel until only one thread left in a partition, then call sequential quicksort for that part.
- **NOTE:** The price we pay for starting full parallel is this extra parallel swap + more synchronization.

# Performance of a full parallel Quicksort

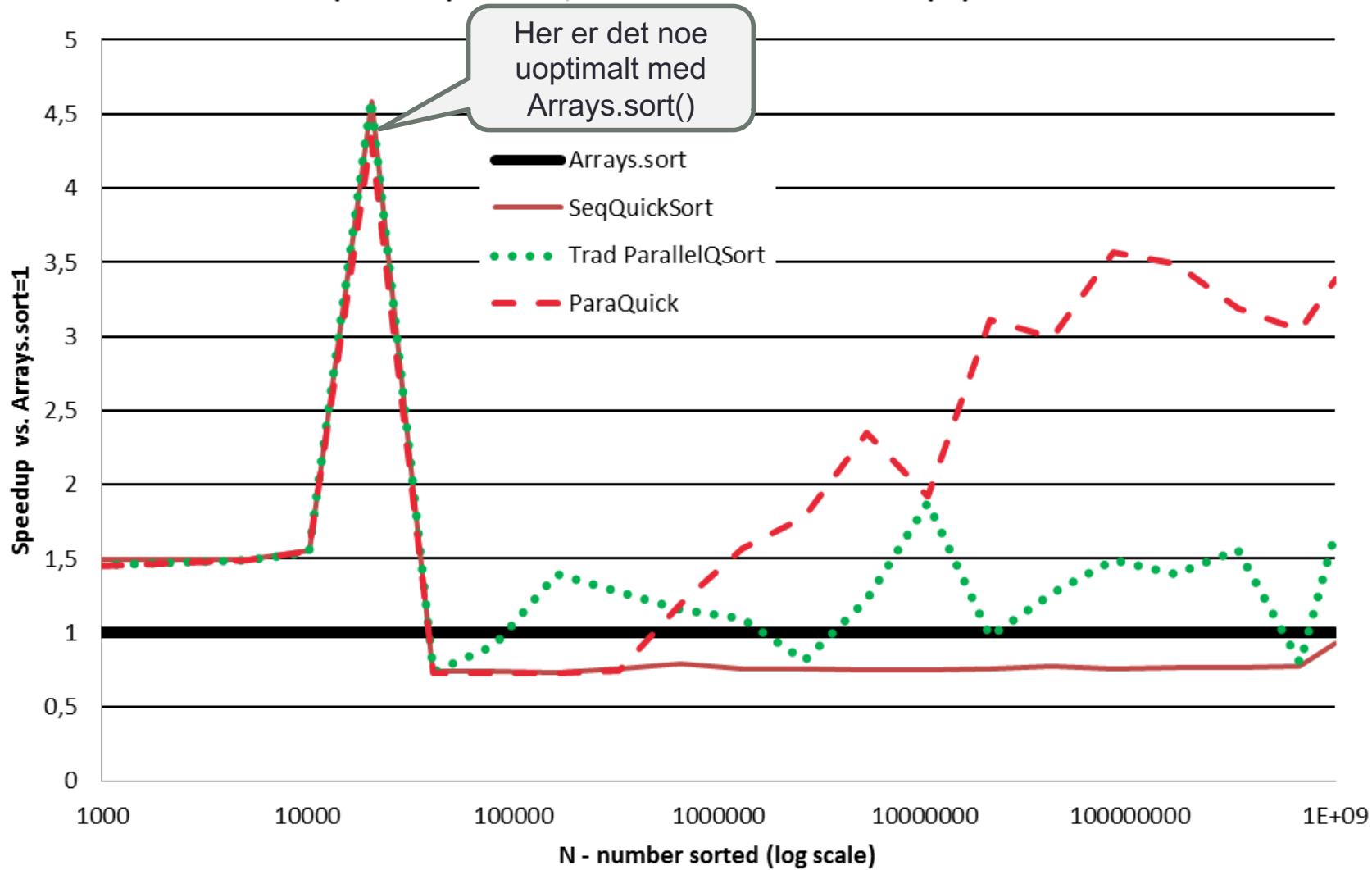
- In Java there is a library sorting method: `Arrays.sort` – an advanced sequential Quicksort (1200 Lines of Code) with *dual pivot*.
- We want to compare runtime efficiency of alternative algorithms with speedup compared with `Arrays.sort`:

$$S = \frac{\text{Execution time } \textit{Arrays.sort}}{\text{Execution time alternative algorithm}}, \quad S > 1 \text{ means faster alternative}$$

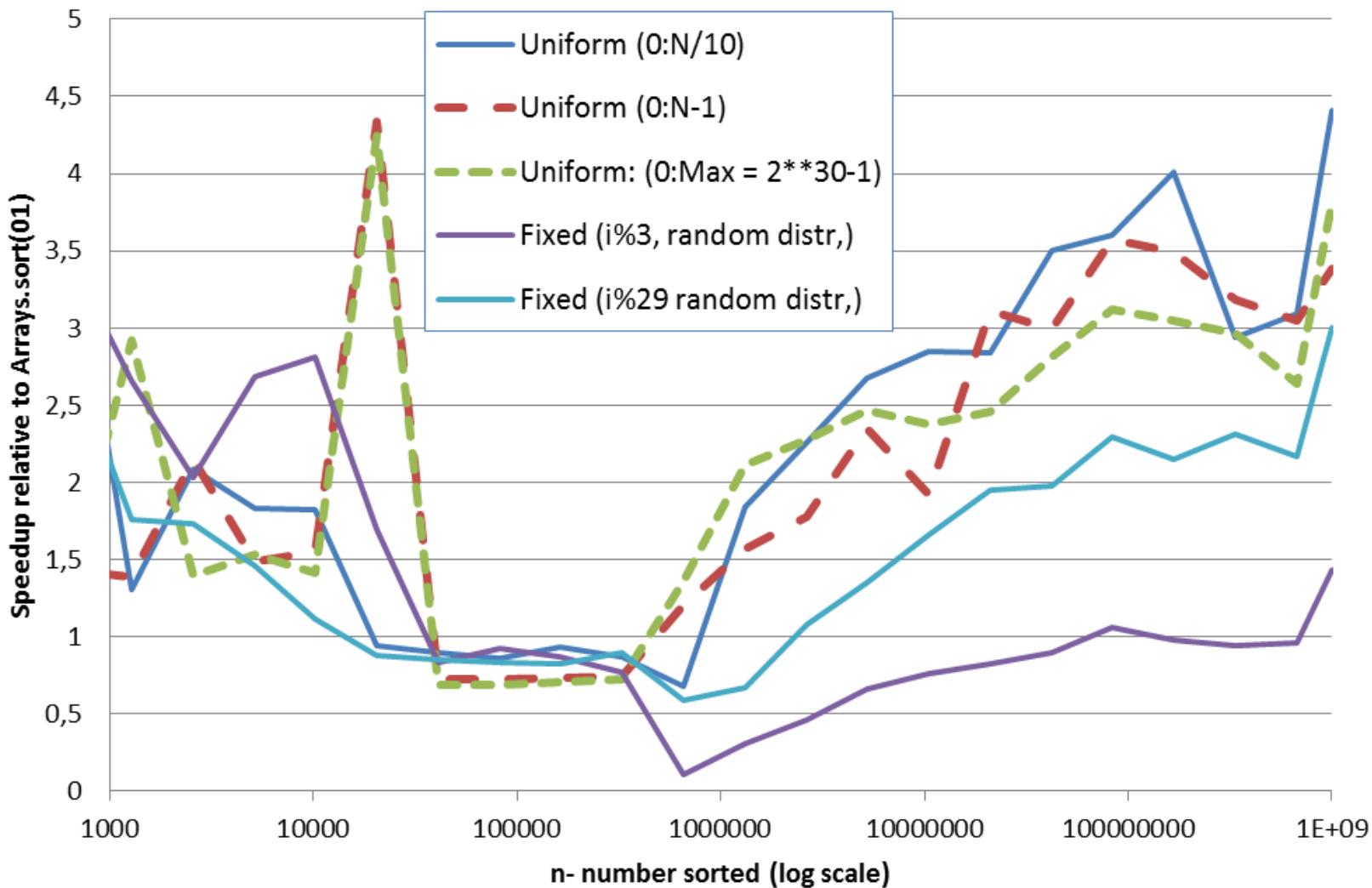
- Alternative algorithms tested:
  1. My own sequential Quicksort (which is some 20% slower than `Arrays.sort()` )
  2. Traditional parallel Quicksort
  3. ParaQuick – the new full parallel quicksort

- All algorithms tested with:
  1.  $n = 100, \dots, 10^9$
  2. Distribution of numbers to be sorted:
    - a) Uniform (0: $n/10$ )
    - b) Uniform (0: $n-1$ )
    - c) Uniform (0:  $\max = 2^{30} - 1$ )
    - d) Uniform( $i \% 3$ ) – 3 possible values
    - e) Uniform ( $i \% 29$ ) – 29 possible values

## Speedup of 3 algorithms vs. Arrays.sort (=1), the U(0:n-1) distr., 64 threads on a 4(8) core Intel i7 .



## Speedup of ParaQuick vs. Arrays.sort on a 4(8) core\* Intel i7 machine, 64 threads, 5 distributions



# 3 questions:

1. Why is ParaQuick much faster than TradQuick?
2. Why, by using  $8 \times k$  threads ( $k = \# \text{ cores}$ ), makes ParaQuick (much) faster than only using  $k$  threads?
3. Why is ParaQuick only fast for  $n > \frac{1}{2} \text{ mill}$ ?

**Then : Data**

# 1. Why is ParaQuick so much faster than TradQuick?

- As explained earlier, fast start – ‘removes’ top 6 levels of recursion tree.
- We start with say 64 ‘small’ problems + extra parallel swaping
- Smaller problems fits better into the caching system, and hence faster ; the ‘single’ big problem gets more cache misses to main memory.
- Sequential programs have only a single level1 and level2 cache compared with four level1 and four level2 caches for parallel.
- ⇒ the 6 top levels of the recursion tree are really slow.

3 data cache levels detected by latency.exe; 2017 Workstation

Level 1	size = 32Kb	latency = 4 cycles
Level 2	size = 256Kb	latency = 12 cycles
Level 3	size = 8192Kb	latency = 36 cycles
Main mem.	size= 8Gb	latency = 171 cycles

## 2. When using 8•k threads, what makes ParaQuick go faster

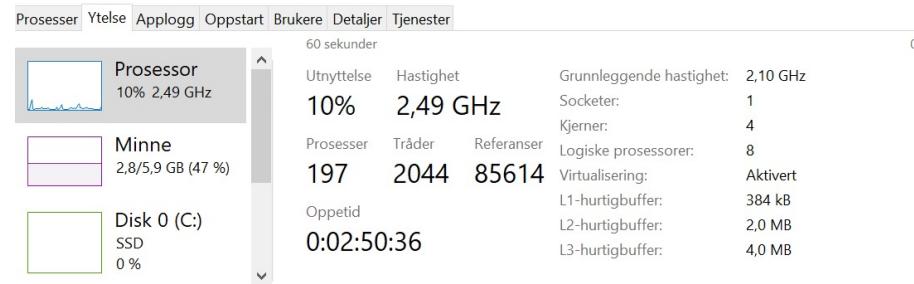
- We have  $k$  cores, but use  $p = m \cdot k$  threads ( $m = 4, 8, 16, \dots, 64$ )
- Why is that faster ?

If we have an  $O(n \log n)$  process and divide it into 64 smaller sub problems, the running time  $t$  of that is sequentially:

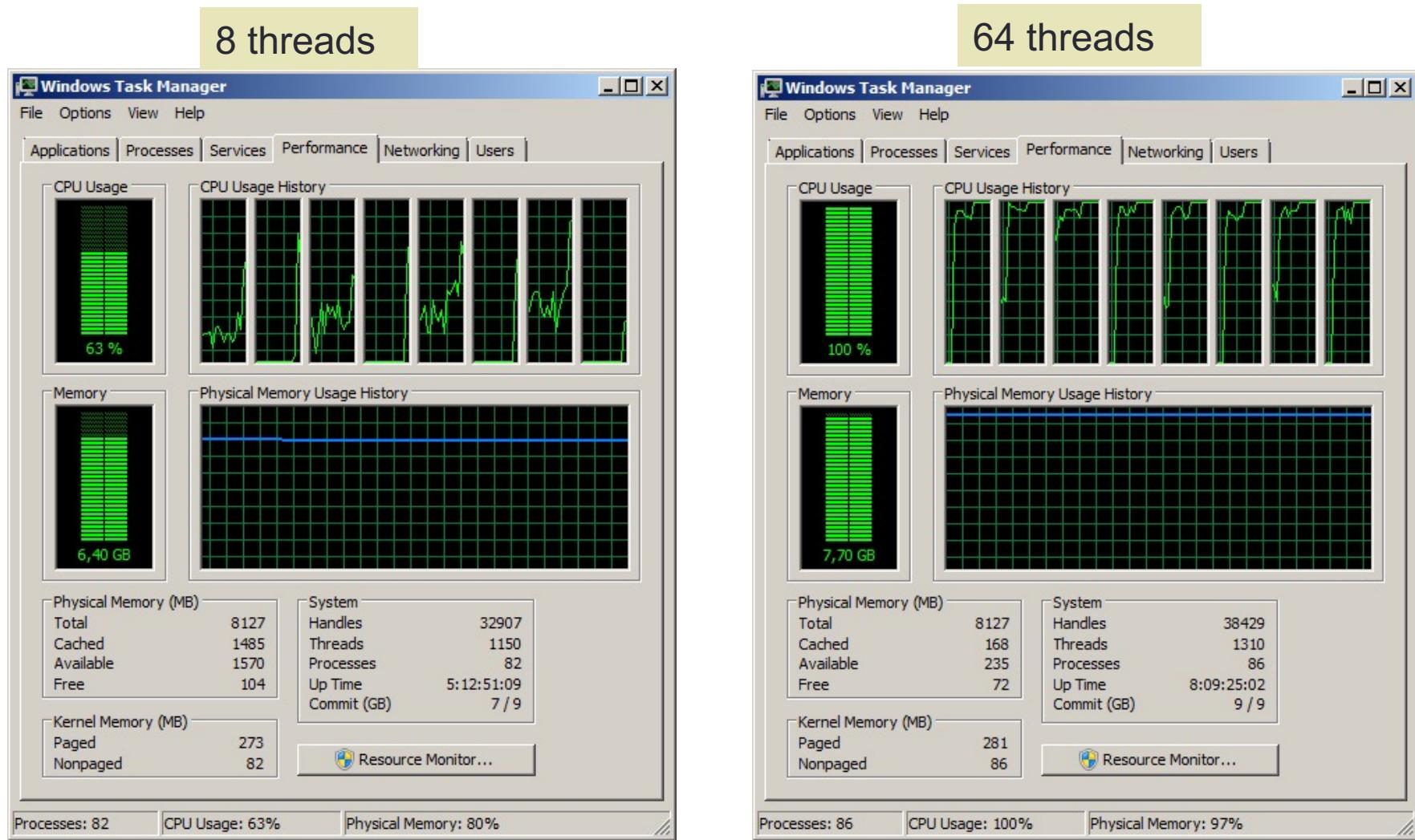
$$t = \sum_1^{64} \frac{n}{64} * \log\left(\frac{n}{64}\right) = n * \log\left(\frac{n}{64}\right) = n \log n - n \log 64 = n \log n - n * 6$$

- The time for the extra swaps is less than  $6n$ , hence a speedup with 8 cores
  - Swapping at each of the 6 levels affects  $n/2$  elements in parallel each time – timewise that is  $6 * n/(2*8) = 6n/16$  – seems to be 16x faster.
- When we have 8 cores, then with 64 threads we have a queue of 8 threads on each core – Better utilization of the cores on cache miss – see next foil.

Det kjører mange tråder på maskinen allerede.  
Windows er basert på prosesser, tråder og handles (referanser)



# Different **max** CPU utilization with 8 and 64 threads for QuickPara, U( $n-1$ ) distribution, $n=10^9$



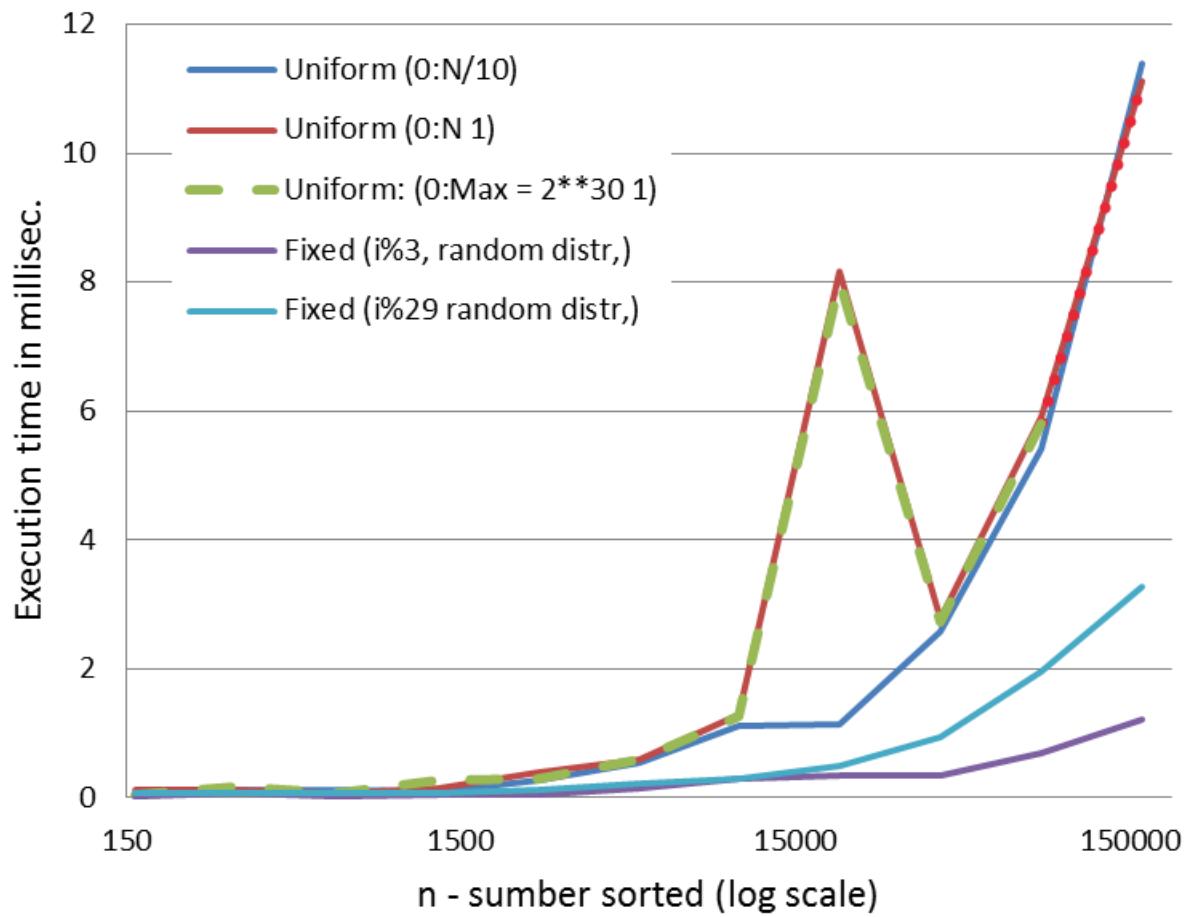
### 3. Why is ParaQuick first really fast for $n > \frac{1}{2}$ mill?

- All 64 threads started (as a threadpool )
  - Outside timing – no effect
- Synchronizing 64 threads 3 times on each of 6 levels (CyclicBarrier)
  - CyclicBarrier: await() : 0,4 msec first time, 0,34 msec. subsequent times
  - On each of the 8 cores we do:  $(64/8)*3*6$  sync, each 0.35msec.
    - All sync in ParaQuick = **50** msec. (timewise in parallel)
  - Arrays.sort() sorts 500 000 integers in **30** msec, and 1 mill. in **74** msec
- Note other effects of ‘Just In Time compilation’:
  - Method calls:
    - First call: 2,8  $\mu$ sec ; subsequent calls: 0,15- 0,05  $\mu$ sec,  
**3000x faster than CyclicBarrier.await()**
  - Create object (new class) + method call
    - First object. 3,5 msec., subsequent objects + method call: 0,13  $\mu$ sec  
after first object : **300x faster than CyclicBarrier.await()**
  - new Thread start and stop (join())
    - First thread 12,1 msec., subsequent Threads start/stop: 0,21 msec. each
    - Much slower (**40x**) first time – after that almost same time as a CyclicBarreir await()

# Conclusion

- I have presented a new way of parallelising Quicksort that is significantly faster than other known attempts to parallelize Quicksort when  $n > \frac{1}{2}$  million.
- For large  $n > 10$  mill, it is 3-4 times faster than Arrays.sort and often twice as fast (or better) than other parallel Quicksort algorithms.
- Some improvements already made:
  - Using (far) more threads than cores – thanks to a referee !
  - Only stopping in QuickPara when there is only one thread left in a segment
- Work in progress, further improvements/experiments will be made:
  - Better sequential quicksort for QuickPara investigated (dual pivot)
  - Scaling number of threads also to  $n$ , not only to number of cores.
  - Different values for *starting* parallel (both TradPara and QuickPara) and *stopping* parallel(TradPara)
  - .....

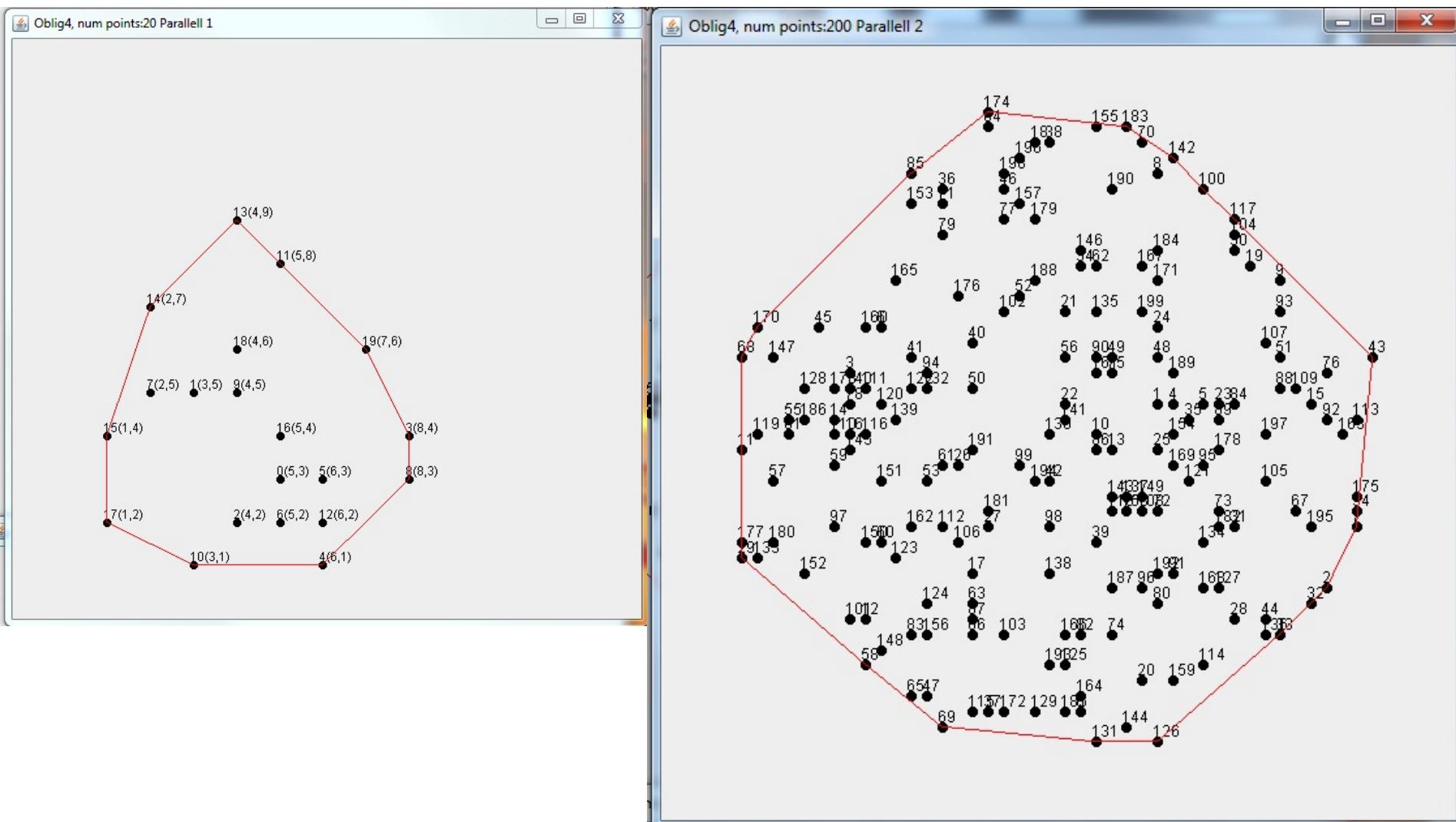
## Anormalities in Array.sort at n= 20 000 , in the U(0:n-1) and U(0:max) distributions



## II) Hvordan parallelisere Oblig 5 – den konvekse innhyllinga

- Gjøre det som vanlig Quicksort – parallelisér rekursiv sekvensiell løsning.
- Gjøre det som full parallel Quicksort
  - artikkel på NIK 2015
    - En algoritme som ikke har en meningsfull sekvensiell versjon.
    - Trøst: Full Parallel CoHull er enklere enn Full Parallel Quicksort

# To sett av løsninger, n = 20 og n=200



# Oblig5 – paralleliseringen av konveks innhylling

- Antar at du har to riktige metoder:
    - a. IntList **Sekv**(int low, int high, IntList alle) – sekvensiell løsning
    - b. IntList **RekPara**(...) - rekursiv parallelisering av **Sekv**(..)
  - 5 mulige paralleliseringer av oblig 5:
- 1) Del punktene i mange deler (#tråder k = f.eks 5\* antall kjerner)
- Kjør **Sekv** på hver av disse delene –  
du har da k 'små' konvekse innhyllinger over samme område.
    - Du kan lett vise at alle punktene på den 'store' innhyllinga også er et punkt på en av de 'små' innhyllingene.
- 2) Problem – hvordan slå disse k 'små'-innhyllingene sammen til den ene store vi ønsker (de små har i sum ca. 10-15% flere punkter enn den store):

# Parallelisering av Oblig5-forts

- Husk at sammenstillingen av  $n$  slike 'små'-innhyllinger til den ene, store innhyllinga har kjøretid  $n \log n$ , nesten alle punktene i de små er på den store innhyllinga (når  $n$  er stor)
- Dvs. Du har ca. 16 000 pkt, men  $\log(16\,000) \approx 14$ , dvs. Problemet har tar tilsvarende problem med  $16\,000 * 14$  uniformt fordelte punkter = 224 000 punkter – eller ca. 10 ms.
  1. Slå sammen kohyll til de små og kjør **Sekv** på denne mengden - \*
  2. Slå sammen de små og kjør **RekPara** på denne mengden \*
  3. Flett sammen to små til en litt større hvor du også har fjernet overflødige punkter (vanskelig) – gjentatt til alle er slått sammen. \*
  4. Slå alle puktene sammen og sortér mengden (med Radix) på y og så på x-verdier for hvert av de 4 kvadrantene. Fjern så ekstra indre punkter.
  5. Flette-sorter sammen to og to slike innhyllinger til alle er flettet sammen. Fjern så ekstra punkter. (Du kan flette-sortere fordi hver av de små er jo 'perfekt' sortert)
    - .....?
- Fjern indre punkter = se på tre fortløpende punkter (sortert), og hvis p2 ligger til venstre (på innsida) for linje p1-p3, fjern p2.

\* - er implementert og testet

# Speedup Oblig 5 konv. innhyll – forelesers løsning fra 2015 – som parallelisering av vanlig Quicksort

Test av Parallel og sekvensiell konveks innhylling av n punkter med 8 kjerner , og 8 traader,

Median av:3 iterasjoner

n	sekv.tid(ms)	para.tid(ms)	Speedup
200 000 000	10213.669	6074.485	1.6814
20 000 000	792.634	452.406	1.7520
2 000 000	71.935	111.246	0.6466
200 000	7.648	37.369	0.2047
20 000	0.999	11.629	0.0859
2 000	0.115	3.201	0.0360
200	0.016	1.223	0.0130
20	0.002	0.266	0.0090

Kommentar: Ikke veldig speedup – 1.75 på 8 kjerner  
Kan klart gjøres bedre.

# Speedup Oblig 5 konv. innhyll – forelesers løsning fra 2017 – full parallelisering av Konveks hull.

Test av parallell og sekvensiell: Den konvekse innhyllinga av n punkter med 8 kjerner , og 16 traader, Median av:3 iterasjoner

n	sekv.tid(ms)	para.tid(ms)	Speedup	KoHyll.size()
200000000	8941.138	3099.202	2.8850	18896
20000000	772.244	348.533	2.2157	6011
2000000	69.031	36.129	1.9107	1905
200000	6.782	6.726	1.0084	592
20000	0.638	3.688	0.1730	165
2000	0.098	2.192	0.0445	68
200	0.012	1.838	0.0064	20
20	0.005	1.384	0.0035	7

Kommentar: En god del raskere, nær dobbelt så rask parallelt, men speedup kunne vært noe bedre (2.88). MERK 16 tråder.

## Fast antall nivåer med tråder i rekursjonstreet (etter antall kjerner):

Test av to parallelle og en sekvensiell: Den konvekse innhyllinga av n punkter med 8 kjerner , og 32 traader, Median av:3 iterasjoner

n	sekv(ms)	p1(ms)	Spdup1	#	koHyll
200000000	8091.500	8606.116	0.9402	16626	
20000000	764.615	829.141	0.9222	5196	
2000000	70.678	76.739	0.9210	1672	
200000	6.556	10.110	0.6485	528	
20000	0.629	1.966	0.3200	149	
2000	0.080	1.649	0.0486	59	
200	0.010	1.487	0.0065	20	
20	0.002	3.805	0.0005	10	

## Nye tråder etter størrelsen på søkemengden ( > 100 000)

Test av to parallelle og en sekvensiell: Den konvekse innhyllinga av n punkter med 8 kjerner , og 32 traader, Median av:3 iterasjoner

n	sekv(ms)	p1(ms)	Spdup1	#	koHyll
200000000	8191.384	6197.223	1.3218	16626	
20000000	798.683	642.539	1.2430	5196	
2000000	71.981	66.232	1.0868	1672	
200000	6.755	8.870	0.7616	528	
20000	0.638	3.014	0.2118	149	
2000	0.082	1.394	0.0591	59	
200	0.011	1.304	0.0085	20	
20	0.002	2.067	0.0012	10	

## II) Hvordan pakke inn en parallel algoritme slik at andre kan bruke den?

- Vi ønsker:
  - a) Brukervennlighet
  - (Korrekte programmer)
  - b) Effektivitet
  - c) Opprydding
- Hvordan lage et bibliotek av parallelle algoritmer så de kan brukes i ordinære sekvensielle programmer uten at brukeren aner noe om parallelle programmer.
- c) Opprydding: Husk å rydde opp etter oss etter at programmet terminerer:
  - Vi ønsker ikke en rekke tråder som venter på ett eller annet når main-tråden terminerer!
  - For mange stadig nye tråder som ikke terminerer kan også 'kvele' et program (hukommelsen fylles opp med søppel)

## II-a) Hvordan pakke inn en parallel algoritme slik at andre kan bruke den?

- Brukervennlighet – hvordan skal en 'naiv' bruker få adgang til vår fantastisk raske, parallele metode X
  - Eks: Parallel Quicksort
- Svar: Pakk den inn i en klasse: Sorting
- Brukeren sier enten – viktig valg:
  - A) `Sorting.quicksort(a);`
    - A- Quicksort er da en statisk metode.
  - B) `Sorting s = new Sorting(); s.quicksort(a);`
  - C) Eller: `new Sorting().quicksort(a);`
    - B,C - Quickssort er da en ikke-statisk metode, men en objekt-metode.
- Effektivitet og et rimelig krav om opprydding kan avgjøre hva vi velger: A,B eller C.

# Effektivitet 1: Innpakking av vår fantastiske, parallele quicksort.

- Både A (static) , B og C (klasse-metode) er mulig, men:
- Problemet er overhead fra å starte opp trådene + JIT
  - Ca. 2-3 millisekunder (ms) å lage ca. 4-8 tråder.
  - Viktigere: JIT-kompilering ?
- A) Static: `Sort.quicksort(a)`
  - 1. Da vil vi hver gang måtte starte nye tråder.
  - 2. Må vi da også begynne JIT-kompileringen om igjen?
    - den kan jo gi 50x- 200x raskere kode ?
- B) `Sorting s = new Sorting();`
  - Og hver gang en bruker skal sortere sier hun: `s.quicksort(a);`
  - Da får vi bare en gangs laging av trådene og hva med JIT-kompileringen?
- C) `new Sorting().quicksort(a);`
  - Overhead som A) – nye tråder hver gang og blir JIT-bevart ?

## Lager først et enklere eksempel med sekvensiell kode

- Summer n (=8000) tall
- Ser bare på kjøretider, og konkluderer over til parallelle metoder.

```

import java.util.*;
class StaticA{
    public static void main(String[] args){
        if (args.length !=1 ) {
            System.out.println("bruk: >java StaticA <length of array>");
        } else {
            int len = Integer.parseInt(args[0]);
            for(int k = 0; k < 35; k++){
                int[] arr = new int[len];
                Random r = new Random();
                for(int i = 0; i < arr.length; i++){
                    arr[i] = r.nextInt(len-1);
                }
                long start = System.nanoTime();
                long sum = A.summer(arr);
                long timeTaken = System.nanoTime() - start ;

                System.out.println((k+1)+" s="+sum+" paa:"+timeTaken+" nanosek");
            } // end k
        } // end else
    } // end main
} // end StaticA

class A {
    static long summer(int [] arr){
        long sum = 0;
        for(int i = 0; i < arr.length; i++){
            sum += arr[i];
        }
        return sum;
    } // end summer
} // end class A

```

Statisk metode i class A:  
**A.summer(arr);**

D:\INF2440Para\Static-ABC>java StaticA 8000

1) s=32167274 paa: 634787 nanosek  
2) s=32741772 paa: 147822 nanosek  
3) s=31728253 paa: 173228 nanosek  
4) s=32436477 paa: 149361 nanosek  
5) s=32033085 paa: 146667 nanosek  
6) s=31704132 paa: 143973 nanosek  
7) s=32068126 paa: 155905 nanosek  
8) s=31757102 paa: 155521 nanosek  
9) s=31592331 paa: 150902 nanosek  
10) s=32202192 paa: 142432 nanosek  
11) s=32105388 paa: 152056 nanosek  
12) s=32093118 paa: 151671 nanosek  
13) s=31760040 paa: 155906 nanosek  
14) s=32046068 paa: 149361 nanosek  
15) s=31988108 paa: 226352 nanosek  
16) s=32124653 paa: 190552 nanosek  
17) s=31934687 paa: 159370 nanosek  
18) s=31939602 paa: 165914 nanosek  
19) s=31813594 paa: 186702 nanosek  
20) s=31785897 paa: 1822365 nanosek  
21) s=32285940 paa: 3464 nanosek  
22) s=32275599 paa: 3080 nanosek  
23) s=32151546 paa: 3849 nanosek  
24) s=31862056 paa: 3464 nanosek  
25) s=31671287 paa: 3849 nanosek  
26) s=31840318 paa: 3465 nanosek  
27) s=32067825 paa: 3465 nanosek

Statisk metode i class A:

A.summer(arr);

```

import java.util.*;

class ClassB{
    public static void main(String[] args){
        if (args.length !=1 ) {
            System.out.println("bruk: >java ClassB <ler");
        } else { B b = new B();
            int len = Integer.parseInt(args[0]);
            for(int k = 0; k < 35; k++){
                int[] arr = new int[len];
                Random r = new Random();
                for(int i = 0; i < arr.length; i++){
                    arr[i] = r.nextInt(len-1);
                }
                long start = System.nanoTime();
                long sum = b.summer(arr);
                long timeTaken = System.nanoTime() - start ;

                System.out.println((k+1)+" s="+sum+" paa:"+timeTaken+" nanosek");
            } // end k
        } // end else
    } // end main
} // end ClassB

class B {
    long summer(int [] arr){
        long sum = 0;
        for(int i = 0; i < arr.length; i++){
            sum += arr[i];
        }
        return sum;
    } // end summer
} // end class B

```

Objekt- metode i class B  
**B b = new B();**  
.....  
**b.summer(arr);**

D:\INF2440Para\Static-ABC>java ClassB 8000

- 1) s=31927404 paa: 137813 nanosek
- 2) s=31805822 paa: 156676 nanosek
- 3) s=32078058 paa:1661454 nanosek
- 4) s=32109706 paa: 3464 nanosek
- 5) s=32196482 paa: 3080 nanosek
- 6) s=32044765 paa: 3080 nanosek
- 7) s=31661648 paa: 3850 nanosek
- 8) s=31516447 paa: 3465 nanosek
- 9) s=31815483 paa: 3079 nanosek
- 10) s=31846239 paa: 3465 nanosek
- 11) s=31752719 paa: 3465 nanosek
- 12) s=31878804 paa: 3464 nanosek
- 13) s=31941947 paa: 5004 nanosek
- 14) s=31810101 paa: 3465 nanosek
- 15) s=31730506 paa: 3464 nanosek
- 16) s=31826011 paa: 3465 nanosek
- 17) s=31976545 paa: 3464 nanosek
- 18) s=31900289 paa: 5774 nanosek
- 19) s=32008971 paa: 5004 nanosek
- 20) s=31801909 paa: 5389 nanosek
- 21) s=31535942 paa: 6544 nanosek
- 22) s=32033130 paa: 4620 nanosek
- 23) s=31692354 paa: 5004 nanosek
- 24) s=31878940 paa: 3464 nanosek
- 25) s=32073671 paa: 3465 nanosek
- 26) s=31876982 paa: 3465 nanosek
- 27) s=31778065 paa: 4619 nanosek

Objekt- metode i class B

B b = new B();

.....

b. summer(arr);

```

import java.util.*;

class ClassC{
    public static void main(String[] args){
        if (args.length !=1 ) {
            System.out.println("bruk: >java ClassC <length of array>");
        } else {
            int len = Integer.parseInt(args[0]);
            for(int k = 0; k < 35; k++){
                int[] arr = new int[len];
                Random r = new Random();
                for(int i = 0; i < arr.length; i++){
                    arr[i] = r.nextInt(len-1);
                }
                long start = System.nanoTime();
                long sum = new C().summer(arr);
                long timeTaken = System.nanoTime() - start ;

                System.out.println((k+1)+" s="+sum+" paa:"+timeTaken+" nanosek");
            } // end k
        } // end else
    } // end main
} // end ClassC

class C {
    long summer(int [] arr){
        long sum = 0;
        for(int i = 0; i < arr.length; i++){
            sum += arr[i];
        }
        return sum;
    } // end summer
} // end class C

```

Objekt- metode i class C

**new C() .summer(arr) ;**

D:\INF2440Para\Static-ABC>java ClassC 8000

- 1) s=32087203 paa:651339 nanosek
- 2) s=31544151 paa:156291 nanosek
- 3) s=32044431 paa:158986 nanosek
- 4) s=32121418 paa:271006 nanosek
- 5) s=32022808 paa: 46194 nanosek
- 6) s=32046616 paa: 6159 nanosek
- 7) s=32040178 paa: 6544 nanosek
- 8) s=32010535 paa: 7699 nanosek
- 9) s=32175599 paa: 7699 nanosek
- 10) s=32414924 paa: 6544 nanosek
- 11) s=32087937 paa: 3465 nanosek
- 12) s=32184513 paa: 3464 nanosek
- 13) s=32247691 paa: 5005 nanosek
- 14) s=32041925 paa: 4620 nanosek
- 15) s=32015535 paa: 5004 nanosek
- 16) s=32083860 paa: 3849 nanosek
- 17) s=31979593 paa: 5390 nanosek
- 18) s=31661029 paa: 4620 nanosek
- 19) s=31688502 paa: 5004 nanosek
- 20) s=31983432 paa: 5005 nanosek
- 21) s=32031745 paa: 3464 nanosek
- 22) s=31954441 paa: 5004 nanosek
- 23) s=32008609 paa: 5004 nanosek
- 24) s=32380944 paa: 5004 nanosek
- 25) s=31992932 paa: 4235 nanosek
- 26) s=31929029 paa: 3464 nanosek
- 27) s=32065607 paa: 3079 nanosek

## Objekt- metode i class C

```
new Sorting().quicksort(a);
```

# Konklusjon om statiske eller objekt-metoder

- Omtrent samme forbedring uansett hvordan vi deklarerer og bruker metoden 'summer()', men B synes noe bedre.
- JIT-kompileringen ga ca. 200x raskere kjøretid og alle alternativene brukte til sist ca. 3400 nanosek. på å summere 8000 tall.
- Når vi bruker noe i en klasse som har statiske variabler eller statiske metoder, med blir det opprettet et Klasseobjekt som er der under hele kjøringen av programmet
- Når vi har klasser med objekt-metoder og objekt-variable, skiller det mellom data og metoder.
- Data er egentlig objektene, mens metodene ligger bare ett sted.
- Når et man kaller en metode i et objekt, får 'bare' metodene en ekstra parameter som forteller hvor data-klumpen (objektet) er.

**Konklusjon:** Metodene JIT kompileres hver gang de brukes og ligger bare ett sted under 'hele' tiden under programmets levetid.

# Hva med parallel kode – ville da tidene være like?

- Prog A : statisk: **Sorting.quicksort()**: Måtte sannsynligvis startet k tråder hver gang vår statiske quicksort ble kalt.
- ProgB : **b = new Sorting(); b.quicksort();**  
Her lager vi trådene bare en gang, og bare metodekallet utføres for hver sortering.
- ProgC: **new Sorting().quicksort();** - her må også vi starte alle trådene hver gang vi skal sortere + at vi må først lage et nytt objekt.

**Konklusjon:** Metode B er å foretrekke – noe bedre speedup for store n, og speeedup >1 for noe lavere verdi av n,

- men vil måtte ha en egen exit()-metode for å rydde opp og fjerne trådene.
- Ved A og C kan og må vi fjerne objektene etter sorteringa avsluttes.

(Vi skal nå se på hva JIT-kompilering gjør med:  
`new Thread(...);`)

## Hva med å lage nye tråder hver gang (A og C) eller bare en gang (B)

- Lager et program som lager 8 tråder og kjører de 20 ganger med JIT-kompilering?
- Trådene gjør intet (øker en variabel med 1 for ikke å bli optimalisert bort)

D:\INF2440Para\ThreadTest>java ThreadTest  
Starting 8 threadsLooping 20 times.

Time in us per Thread:

Loop #1 : 220.194375 us

Loop #2 : 129.585625 us

Loop #3 : 134.3975 us

Loop #4 : 169.0915 us

Loop #5 : 179.485375 us

Loop #6 : 184.970875 us

Loop #7 : 890.0645 us

Loop #8 : 133.338875 us

Loop #9 : 502.3665 us

Loop #10 : 354.73625 us

Loop #11 : 180.977 us

Loop #12 : 178.715375 us

Loop #13 : 759.853375 us

Loop #14 : 149.891875 us

Loop #15 : 561.50525 us

Loop #16 : 178.23425 us

Loop #17 : 181.07325 us

Loop #18 : 173.229875 us

Loop #19 : 187.954375 us

Loop #20 : 161.488625 us

Average time: 280 us per Thread

Konklusjon: Å starte en tråd og vente på at den avslutter join() blir JIT-kompilert

– med f.eks: 1 tråd generert 600 ganger kan vi få speedup på 80 (inkluderer da JIT-kompilering),

-men speedup på 8 tråder hver gang 60 ganger får vi speedup på ca. 4.

- new Thread(..) start og avslutning (join) kan per tråd ta mindre enn 50 us (100 tråder 800 ganger) med speedup 4.8.

```

class ThreadTestB {
static int s;
public static void main(String[] args) {
    int numberofthreads = 100, numberoffloops = 800;
    double min = 2000000000, max = 0, speedup, timeused;
    long timestart, timeend, timeavg = 0;
    System.out.println("Starting " + numberofthreads + " threads" +
        "Looping " + numberoffloops + " times");

    for (int i = 0; i < numberoffloops; i++) {
        timestart = System.nanoTime();
        Thread[] t = new Thread[numberofthreads];
        for (int j = 0; j < numberofthreads; j++)
            (t[j] = new Thread( new ExThread())).start();

        try {for (int k = 0;k< numberofthreads;k++) t[k].join();
    }catch (Exception e) return;

        timeend = System.nanoTime();
        timeused = ((timeend - timestart)/(1000.0*numberofthreads));
        if (min > timeused) min = timeused;
        if (max < timeused) max = timeused;
        timeavg += timeused ;
        System.out.println("Loop #" + (i+1) + " :
            " + ((timeend - timestart)/(1000.0*numberofthreads)) + " us");
    }
    timeavg = (timeavg / numberoffloops);
    System.out.println("\nAverage time: " + timeavg + " us, max:" + max +
        ", min:" + min + ", speedup:" + (max/min));
}
}

```

```

class ExThread implements Runnable
{
    public void run() {
        try {
            ThreadTestB.s++;
        }catch (Exception e) {return;}
    }
}

```

## IIb) Nødvendige endringer/tillegg til algoritmen

- Hva er mest typisk med parallele algoritmer?
- Svar For små verdier av n er de virkelig langsomme!

>java QuickSort 100 10 100000000				
	n	sekv.tid(ms)	para.tid(ms)	Speedup
100	000 000	12042.708	3128.675	3.8491
10	000 000	1090.252	277.264	3.9322
1	000 000	92.958	32.640	2.8480
	100 000	7.682	5.198	1.4777
	10 000	0.616	0.737	0.8356
	1 000	0.051	0.117	0.4354
	100	0.013	0.015	0.8636

- Løsning: Vi må bruke **den sekvensielle** versjonen av algoritmen under en viss grense – eks:  $n < 50\ 000$ .
- For sortering har vi også en algoritme: Innstikksortering, som er klart raskere enn alle andre sorteringer;  $n < 50$

# Skisse 1 av paraQuick - algoritmen

```
static void quicksort( int [] a) {  
    if ( n < INSERT_LIMIT) innstikkSortering (a);  
    else if( n < PARA_LIMIT) sekvensiellQuicksort(a)  
    else {  
  
        <gjør parallel quickSort>  
  
    }  
} // end quicksort
```

# Vi låner ett triks til fra Arrays.sort() – spesielle fordelinger av tallene vi skal sortere

- Arrays.sort var tidligere en grei, litt langsom implementasjon av Quicksort – si 200 LOC (Lines Of Code)
- I alle fall fom. Java 1.6 er den på ca. 1200 LOC
- De har lagt inn en del spesiell kode for å dekke spesielle fordelinger
- Noen fordelinger er meget enkle(re) å sortere:
  - Anta at  $a[]$  er sortert stigende ( $a[i] \leq a[i+1] \forall i < n-2$ )
  - Anta at  $a[]$  er synkende sortert ( $a[i] \geq a[i+1] \forall i < n-2$ )
  - Det er mange like verdier blant de  $n$  tallene.
  - (andre fordelinger kan være spesielt vanskelige – særlig for Radix-sortering)
- Vi skal lage spesialløsninger for de to første av disse, den tredje har vi allerede løst (mer om noen foiler)

# Hvordan sjekke om forlengs og baklengs sortert ? -og hva gjør vi da ?

```
static void quicksort(int [] a) {  
    if (! sortert (a) )  
    else if (! baklengsSortet(a) ) {  
        else if ( n < INSERT_LIMIT) innstikkSortering (a); // 16-50  
        else if( n < PARA_LIMIT) sekvensiellQuicksort(a); // 50 000  
        else {  
  
            <gjør parallel quickSort>  
        }  
    } // end quicksort
```

# sortert() og baklengsSortert ()

```
boolean sortert (int [] a) {  
    int t = a[0], neste;  
    for( int i = 1; i < a.length; i++) {  
        neste = a[i];  
        if (t > neste ) return false;  
        else t = neste;  
    }  
    return true;  
}// end sortert
```

```
// IKKE denne – hvorfor denne som  
// brukes av Arrays.sort ?  
boolean sortert (int [] a) {  
    for( int i = 1; i < a.length; i++) {  
        if (a[i-1] > a[i]) return false;  
    }  
    return true;  
}// end langsommere sortert
```

```
boolean baklengsSortert(int [] a) {  
    int t = a[0], neste, i;  
    for( i = 1; i < a.length; i++) {  
        neste = a[i];  
        if (t < neste ) break;  
        else t=neste;  
    }  
    if ( i < a.length) return false;  
    // reverse all elements in a[]  
    int temp, slutt = a.length-1,  
        stopp = a.length/2;;  
    for( i = 0; i < stopp; i++) {  
        temp = a[i];  
        a[i] = a[slutt];  
        a[slutt--] = temp;  
    }  
    return true;  
} // end baklengsSortert
```

## Vi går gjennom arrayen a[] to ekstra ganger ?

- NEI: Fail-fast – dvs hvis arrayene ikke er forlengs eller baklengs sortert feiler disse testene etter 2-4 tester.

# Hvordan sikre oss mot mange like elementer med dual pivot (to pivot-indekser)?

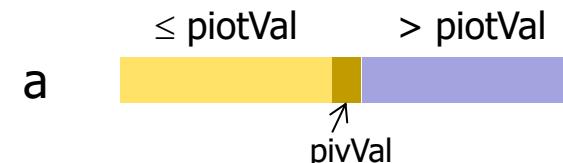
```
void quicksortSek(int[] a, int left, int right) {  
    if (right-left < LIMIT) insertSort(a, left, right);  
    else { int piv = partition(a, left, right); // del i to  
        int piv2 = piv-1, pivotVal = a[piv];  
  
        while (piv2 > left && a[piv2] == pivotVal) {  
            piv2--; // skip like elementer i midten  
        }  
        if (piv2-left > 0) quicksortSek(a, left, piv2);  
        if (right-piv > 1) quicksortSek(a, piv + 1, right);  
    }  
} // end quicksort
```

// Hvorfor ikke denne – kortere kode ??

```
void quicksortSek2(int[] a, int left, int right) {  
    if (right-left < LIMIT) insertSort(a, left, right);  
    else { int piv = partition(a, left, right); // del i to  
  
        if (piv-left > 1) quicksortSek(a, left, piv2);  
        if (right-piv > 1) quicksortSek(a, piv + 1, right);  
    }  
} // end quicksort
```

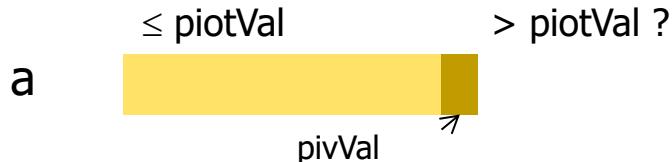
```
// del opp a[] i to: smaa og store  
int partition (int [] a, int left, int right) {  
    int pivVal = a[(left + right) / 2];  
    int index = left;  
    // plasser pivot-element helt til høyre  
    swap(a, (left + right) / 2, right);  
  
    for (int i = left; i < right; i++) {  
        if (a[i] <= pivVal) {  
            swap(a, i, index);  
            index++;  
        }  
    } // end for  
    swap(a, index, right); // sett pivot tilbake  
    return index;  
} // end partition
```

Etter: partition(a, left, right)



# Hvis det er mange like elementer – f.eks alle like

Etter: partition(a, left, right)



// Hvorfor ikke denne – kortere kode ??

```
void quicksortSek2(int[] a, int left, int right) {  
    if (right-left < LIMIT) insertSort (a, left, right);  
    else { int piv = partition (a, left, right); // del i to  
  
        if ( piv-left >1) quicksortSek(a, left, piv2);  
        if ( right-piv >1) quicksortSek(a, piv + 1, right);  
    }  
} // end quicksort
```

Anta at det er n like elementer i a[], da vil quicksortSek2 hver gang :

- bare skille ut ett element på høyre side
- vestre side ville være n-1 lang

Hvis n = 1 mill, ville venstresiden av treeet være 1. mill dypt – vi får Stack overflow og en meget langsom algoritme

Derimot quicksortSek med while-løkke og piv2, vil bare få ett kall og bli ferdig meget raskt :

```
int piv2 = piv-1, pivotVal = a[piv];  
  
while (piv2 > left && a[piv2] == pivotVal) {  
    piv2--; // skip like elementer i midten  
}
```

Hva betyr fordelinga,

Forsøk1 : Sekv. og para **med** while-løkke og piv2

```
// Forsøk 1: fyll a[] med 0,1,2,...,9, 0,1 både sekvensielt og parallelt  
for (int i =0; i<n; i++) a[i] = i%10;
```

n	sekv.tid(ms)	para.tid(ms)	Speedup
20 000 000	216.149	203.474	1.0623
2 000 000	17.205	22.083	0.7791
200 000	1.658	6.363	0.2605
20 000	0.175	0.177	0.9881
2 000	0.020	0.019	1.0182
200	0.007	0.009	0.7600

Forsøk2 : Sekv. og para **uten** while-løkke og piv2

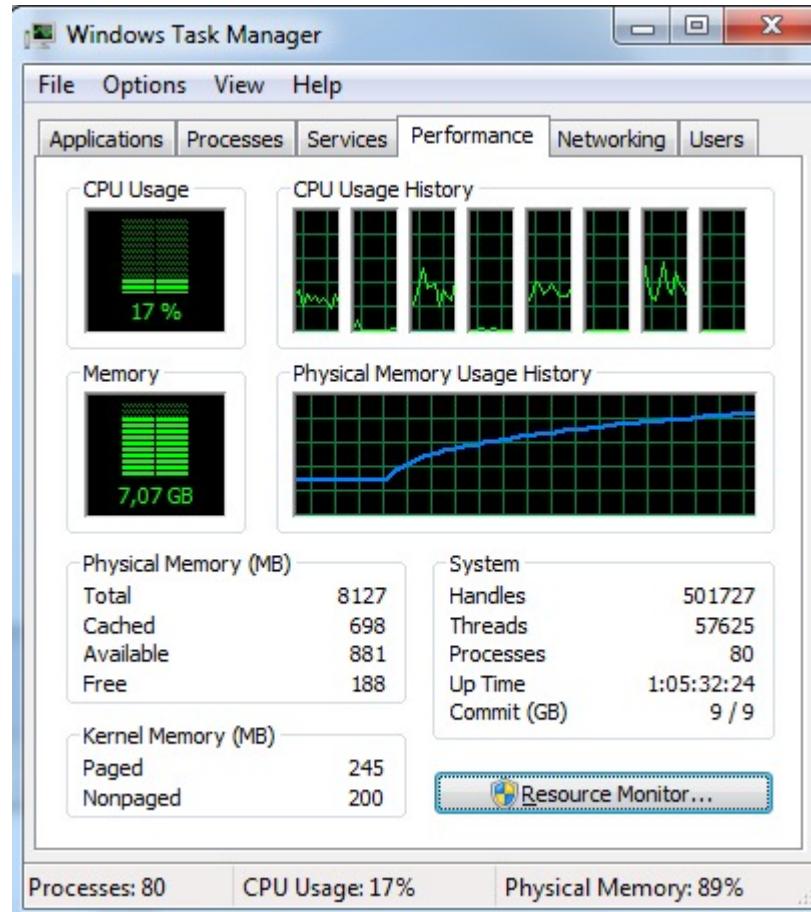
```
// fyll a[] med 0,1,2,...,9, 0,1 både sekvensiell og para  
for (int i =0; i<n; i++) a[i] = i%10;  
// Største n =20 000 det virket for:
```

n	sekv.tid(ms)	para.tid(ms)	Speedup
20 000	61.692	60.320	1.0227
2 000	0.679	0.663	1.0238
200	0.013	0.014	0.9000
20	0.000	0.001	0.5000

Forsøk 3: n= 200 000, Random for sekvensiell, 0,1,2..,9 for parallel – begge **uten** while-løkke og piv2.

Memory like før :

java.lang.OutOfMemoryError: unable to create new native thread



## Forsøk 3: java.lang.OutOfMemoryError: unable to create new native thread

```
n    sekv.tid(ms)  para.tid(ms)  Speedup
Java HotSpot(TM) 64-Bit Server VM warning: Attempt to allocate stack guard pages
failed.
Exception in thread "Thread-117551" java.lang.OutOfMemoryError: unable to create
new native thread
        at java.lang.Thread.start0(Native Method)
        at java.lang.Thread.start(Unknown Source)
        at QuickSort.RekPara(QuickSort.java:212)
        at QuickSort$Para.run(QuickSort.java:234)
        at java.lang.Thread.run(Unknown Source)
Exception in thread "Thread-117557" java.lang.OutOfMemoryError: unable to create
new native thread
        at java.lang.Thread.start0(Native Method)
        at java.lang.Thread.start(Unknown Source)
        at QuickSort.RekPara(QuickSort.java:209)
        at QuickSort$Para.run(QuickSort.java:234)
        at java.lang.Thread.run(Unknown Source)
Exception in thread "Thread-117547" java.lang.OutOfMemoryError: unable to create
new native thread
        at java.lang.Thread.start0(Native Method)
        at java.lang.Thread.start(Unknown Source)
        at QuickSort.RekPara(QuickSort.java:209)
        at QuickSort$Para.run(QuickSort.java:234)
        at java.lang.Thread.run(Unknown Source)
```

Forsøk4 : n= 200 000; 0,1,2..,9 for både parallel og sekvensiell:  
Begge uten while-løkke og piv2 : Stack overflow

```
at QuickSort.quicksortSek(QuickSort.java:153)
```

# Teste maskiner med program-vare fra CPUz

Går CPU-er raskere i 2021 enn i 2005.

**Svar: Grovt sett nei , men mer parallelle instruksjoner (SSE 1-4,..).**

Min nåværende PC ( Azus ZenBook) AMD Ryzen 5 3500U har 4 kjerner/8 tråder og har en hastighet (variabelt≈ 2,63 -3,xx GHz med 8 Gb DDR4 RAM)

Fra 'latency.exe':

The screenshot shows the CPU-Z application window. The 'Processor' tab is selected, displaying the following information:

- Name: AMD Ryzen 5 Mobile 3500U
- Code Name: Picasso
- Max TDP: 15.0 W
- Package: Socket FP5
- Technology: 12 nm
- Core VID: 0.894 V

The 'Specification' section includes:

- Family: F
- Model: 8
- Stepping: 1
- Ext. Family: 17
- Ext. Model: 18
- Revision: 1

The 'Instructions' section lists supported instruction sets:

- MMX(+), SSE, SSE2, SSE3, SSSE3, SSE4.1, SSE4.2, SSE4A, x86-64, AMD-V, AES, AVX, AVX2, FMA3, SHA

The 'Clocks (Core #0)' section shows:

- Core Speed: 1397.17 MHz
- Multiplier: x 14.0
- Bus Speed: 99.80 MHz
- Rated FSB: [empty]

The 'Cache' section details:

- L1 Data: 4 x 32 KBytes (8-way)
- L1 Inst.: 4 x 64 KBytes (4-way)
- Level 2: 4 x 512 KBytes (8-way)
- Level 3: 4 MBytes (16-way)

At the bottom, there are selection dropdowns for 'Selection' (Socket #1), 'Cores' (4), and 'Threads' (8), along with buttons for 'Tools', 'Validate', and 'Close'.

3 cache levels detected -2021 + raskere cach

Level 1	size = 4x32Kb	latency = 2 cycles
Level 2	size = 4x512Kb	latency = 7 cycles
Level 3	size = 2x2048Kb	latency = 15 cycles
Memory:	size = 8 Gb	Latency = 200 cycles

# Hva så vi på i Uke14

- I) Om vindus- (GUI) programmering i Java
  - Tråder ! Uten at vi vet om det !
- II) Parallelisering av Oblig 5 – den konvekse innhyllinga til n punkter ved først å se på full parallel Quicksort.  
Mer neste forelesning
- III) Hvordan pakke inn en parallel algoritme slik at andre kan bruke den.
  - Kan du gi din Oblig4 til en venn eller en ny jobb som ikke har peiling på parallelitet og si at her er en metode som sorterer 3-10x forttere enn Arrays.sort() ?
  - Nødvendige endringer til algoritmene, effektivitet !
  - Fordelinger av tall vi skal sortere.
  - Fornuftig avslutning av programmet ditt (hva med trådene)
  - Brukervennlig innpakking !
  - Dokumentasjon ?