# ΣΧΟΛΗ ΗΛΕΚΤΡΟΛΟΓΩΝ ΜΗΧΑΝΙΚΩΝ & ΜΗΧΑΝΙΚΩΝ ΥΠΟΛΟΓΙΣΤΩΝ



# Συστήματα Παράλληλης Επεξεργασίας

9ο Εξάμηνο, 2024-2025

# Εργαστηριακή Αναφορά

των φοιτητών:

Λάζου Μαρία-Αργυρώ (el20129)

Σπηλιώτης Αθανάσιος (el20175)

Ομάδα:parlab09

# Conway's GameofLife

#### Υλοποίηση

Για την παραλληλοποίηση του αλγορίθμου τροποποίησαμε τον κώδικα που δίνεται προσθέτοντας απλώς το #pragma directive στο κύριο loop για τα (i,j) του body:

```
Game_Of_Life.c
     ****** Conway's game of life **********
    Usage: ./exec ArraySize TimeSteps
    Compile with -DOUTPUT to print output in output.gif
    (You will need ImageMagick for that - Install with
    sudo apt-get install imagemagick)
    WARNING: Do not print output for large array sizes!
    or multiple time steps!
                        #include <stdio.h>
#include <stdlib.h>
   #include <sys/time.h>
  #define FINALIZE "\
convert -delay 20 `ls -1 out*.pgm | sort -V` output.gif\n\
21 rm *pgm\n\
int ** allocate array(int N);
void free_array(int ** array, int N);
void init_random(int ** array1, int ** array2, int N);
   void print_to_pgm( int ** array, int N, int t );
   int main (int argc, char * argv[]) {
30
     int N;  //array dimensions
int T;
                   //time steps
     int ** current, ** previous; //arrays - one for current timestep, one for previous timestep
int ** swap; //array pointer
     int t, i, j, nbrs; //helper variables
                     //variables for timing
     struct timeval ts,tf;
39
     /*Read input arguments*/
40
     if ( argc != 3 ) {
     fprintf(stderr, "Usage: ./exec ArraySize TimeSteps\n");
42
       exit(-1);
43
     else {
44
45
     N = atoi(argv[1]);
46
       T = atoi(argv[2]);
     /*Allocate and initialize matrices*/
     50
51
     init_random(previous, current, N); //initialize previous array with pattern
     #ifdef OUTPUT
     print_to_pgm(previous, N, 0);
     #endif
58
     /*Game of Life*/
59
60
     gettimeofday(&ts,NULL);
61
62
      for (t = 0; t < T; t++) {
      #pragma omp parallel for shared(current, previous) private (nbrs, i, j)
63
       for (i = 1; i < N-1; i++) {
```

```
65
          for (j = 1; j < N-1; j++) {
66
            nbrs = previous[i+1][j+1] + previous[i+1][j] + previous[i+1][j-1] \setminus
67
                   + previous[i][j-1] + previous[i][j+1] \
68
                   + previous[i-1][j-1] + previous[i-1][j] + previous[i-1][j+1];
69
            if ( nbrs == 3 || ( previous[i][j]+nbrs ==3 ) )
70
              current[i][j]=1;
              current[i][j]=0;
          }
74
75
        #ifdef OUTPUT
76
        print to pgm(current, N, t+1);
78
        #endif
79
        //Swap current array with previous array
80
        swap=current;
81
        current=previous;
82
        previous=swap;
83
84
85
      gettimeofday(&tf,NULL);
86
      time=(tf.tv_sec-ts.tv_sec)+(tf.tv_usec-ts.tv_usec)*0.000001;
87
      free array(current, N);
88
89
      free array(previous, N);
      printf("GameOfLife: Size %d Steps %d Time %lf\n", N, T, time);
90
      #ifdef OUTPUT
91
92
      system(FINALIZE);
93
      #endif
94 }
95
    int ** allocate_array(int N) {
     int ** array;
      int i,j;
98
      array = malloc(N * sizeof(int*));
99
      for (i = 0; i < N; i++)
       array[i] = malloc( N * sizeof(int));
101
102
      for (i = 0; i < N; i++)
103
       for (j = 0; j < N; j++)
104
          array[i][j] = 0;
105
      return array;
106 }
107
    void free_array(int ** array, int N) {
108
      int i;
110
      for (i = 0; i < N; i++)
        free(array[i]);
      free(array);
113 }
void init_random(int ** array1, int ** array2, int N) {
     int i,pos,x,y;
116
      for ( i = 0 ; i < (N * N)/10 ; i++ ) {
118
        pos = rand() % ((N-2)*(N-2));
119
120
        array1[pos%(N-2)+1][pos/(N-2)+1] = 1;
        array2[pos%(N-2)+1][pos/(N-2)+1] = 1;
      }
124
126
    void print_to_pgm(int ** array, int N, int t) {
     int i,j;
128
      char * s = malloc(30*sizeof(char));
      sprintf(s,"out%d.pgm",t);
      FILE * f = fopen(s,"wb");
130
      fprintf(f, "P5\n%d %d 1\n", N,N);
      for (i = 0; i < N; i++)
133
        for (j = 0; j < N; j++)
          if ( array[i][j]==1 )
134
135
            fputc(1, f);
136
          else
            fputc(0,f);
      fclose(f);
138
```

```
139 free(s);
140 }
```

Για την μεταγλώτιση και εκτέλεση στον scirouter χρησιμοποίησαμε το ακόλουθα scripts :

```
#!/bin/bash
## Give the Job a descriptive name
#PBS -N make_gameoflife
## Output and error files
#PBS -o make_gameoflife.out
#PBS -e make_gameoflife.err
## How many machines should we get?
#PBS -l nodes=1:ppn=1
## Start
## Run make in the src folder (modify properly)
module load openmpi/1.8.3
cd /home/parallel/parlab09/a1
make
```

#### Αποτελέσματα Μετρήσεων:

-----

Running with OMP\_NUM\_THREADS=4

GameOfLife: Size 64 Steps 1000 Time 0.010134 GameOfLife: Size 1024 Steps 1000 Time 2.723798 GameOfLife: Size 4096 Steps 1000 Time 45.901567 Finished run with OMP\_NUM\_THREADS=4

\_\_\_\_\_

Running with OMP\_NUM\_THREADS=6

GameOfLife: Size 64 Steps 1000 Time 0.009383 GameOfLife: Size 1024 Steps 1000 Time 1.832227 GameOfLife: Size 4096 Steps 1000 Time 43.661123 Finished run with OMP\_NUM\_THREADS=6

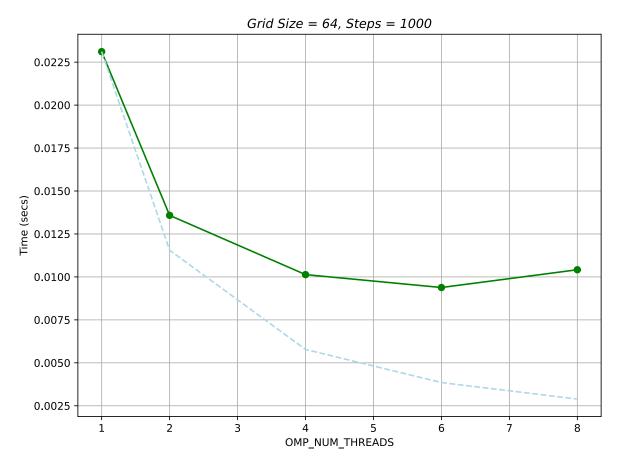
\_\_\_\_\_

Running with OMP\_NUM\_THREADS=8

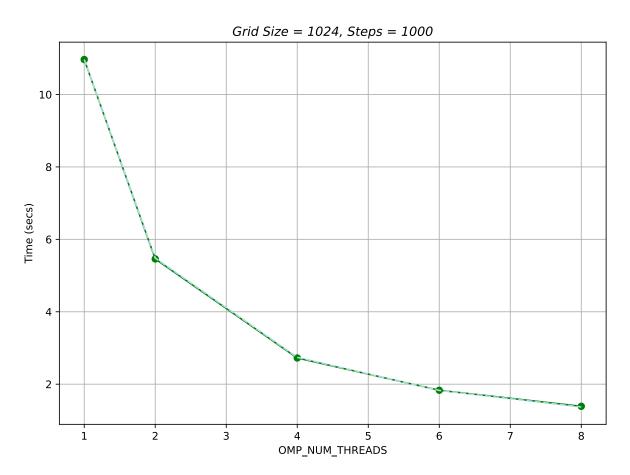
GameOfLife: Size 64 Steps 1000 Time 0.010417 GameOfLife: Size 1024 Steps 1000 Time 1.389175 GameOfLife: Size 4096 Steps 1000 Time 43.186379 Finished run with OMP\_NUM\_THREADS=8

-----

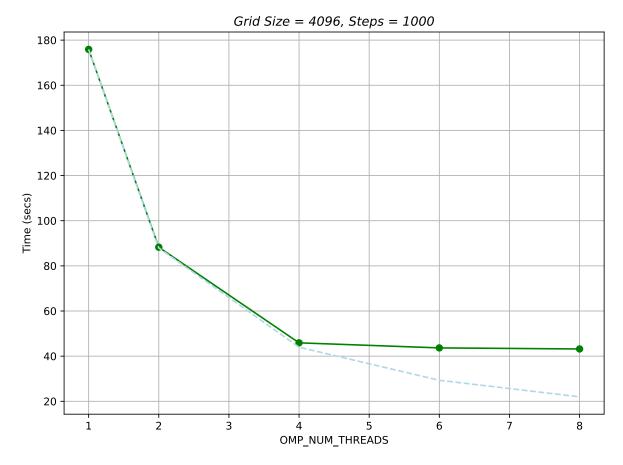
# Γραφική Απεικόνιση και Παρατηρήσεις



Παρατηρούμε ότι για μικρό μέγεθος grid (με συνολική απαίτηση μνήμης 4\*64\*64bytes = 16KB), δεν υπάρχει ομοιόμορφη κλιμάκωση της επίδοσης με αύξηση των νημάτων από 4 και πάνω. Bottleneck κόστους θα θεωρήσουμε την ανάγκη συγχρονισμού των threads και το overhead της δημιουργίας τους συγκριτικά με τον φόρτο εργασίας που τους ανατίθεται (granularity).



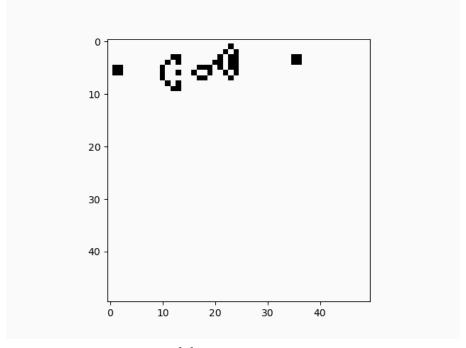
Για μέγεθος grid με συνολική απαίτηση μνήμης 4\*1024\*1024 bytes = 4MB, η επίδοση βελτίωνεται ομοιόμορφα και ανάλογα με το μέγεθος των νημάτων . Εικάζουμε, λοιπόν, πως η cache χωράει ολόκληρο το grid ώστε το κάθε νήμα δεν επιβαρύνει την μνήμη με loads των αντίστοιχων rows, ο φόρτος εργασίας είναι ισομοιρασμένος στους workers και το κόστος επικοινωνίας αμελητέο. Συνεπώς, προκύπτει perfect scaling.



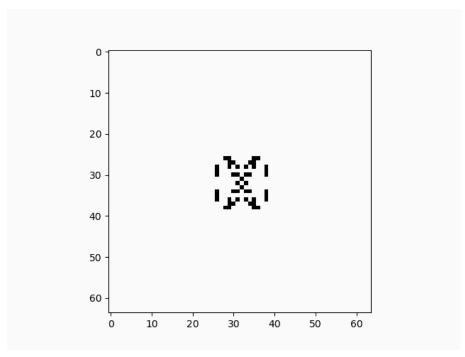
Για μεγάλο grid (με συνολική απαίτηση μνήμης 4\*4096\*4096 bytes = 64MB), η κλιμάκωση παύει να υφίσταται για περισσότερα από 4 νήματα. Bottleneck κόστους εδώ θεωρούμε το memory bandwidth. Επειδή ολόκληρο το grid δεν χωράει στην cache, δημιουργούνται misses όταν ξεχωριστά νήματα προσπαθούν να διαβάσουν ξεχωριστές γραμμές του previous. Σε κάθε memory request αδειάζουν χρήσιμα data για άλλα νήματα, φέρνοντας τις δικές τους γραμμές και στο μεταξύ οι υπολογισμοί stall-άρουν.

## **Bonus**

Δύο ενδιαφέρουσες ειδικές αρχικοποιήσεις του ταμπλό είναι το pulse και το gosper glider gun για τις οποίες η εξέλιξη των γενιών σε μορφή κινούμενης εικόνας φαίνεται με μορφή gif παρακάτω:



glider\_gun animation



pulse animation

#### Πράρτημα

Για την εξαγωγή των γραφικών παραστάσεων χρησιμοποιήθηκε ο κώδικας σε Python που ακολουθεί:

```
plots.py
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt
   import re
   import sys
6 outfile = "omp_gameoflife_all.out"
   thread_pattern = r"Running with OMP_NUM_THREADS=(\d+)"
   time pattern = r"GameOfLife: Size (\d+) Steps 1000 Time ([\d.]+)"
vith open (outfile, 'r') as fout:
       data = fout.read()
   thread vals = re.findall(thread pattern, data)
14
   time_vals = re.findall(time_pattern, data)
   #print(thread_vals, time_vals)
18
   results_mapping = {}
19
   for i in range(0, len(thread_vals)):
       omp_num_thredas = int(thread_vals[i])
24
       for j in range(0,3):
           size = int(time_vals[i*3+j][0])
25
           time = float(time_vals[i*3+j][1])
26
           ## print(f"From {i,j} extracted size: {size} with time: {time}")
           if size not in results mapping :
               results_mapping[size] = {}
           results mapping[size][omp num thredas] = time
   for idx, (size, omp times) in enumerate(results mapping.items()):
35
       print(f"Size: {size}, results: {omp_times}")
36
37
       # Create a new figure for each graph
       plt.figure(figsize=(8, 6))
38
39
       # Plot the original times
       plt.plot(omp_times.keys(), omp_times.values(), color='g', marker='o')
41
42
43
       # Plot the inverse times
       plt.plot(omp_times.keys(), [omp_times[1] / i for i in omp_times.keys()], color='lightblue',
44
   linestyle='--')
45
       # Add labels and title
       plt.title(f"Grid Size = {size}, Steps = 1000", fontstyle='oblique', size=12)
47
       plt.xlabel("OMP NUM THREADS")
48
       plt.ylabel("Time (secs)")
50
       plt.grid()
       # Show the plot
       plt.tight_layout()
54
       plt.savefig(f"grid{size}.svg", format="svg")
```

#### **KMEANS**

#### 1) Shared Clusters

#### Υλοποίηση

Για την παραλληλοποίηση της συγκεκριμένης έκδοσης χρησιμοπιήσαμε το parallel for directive του omp και για την αποφυγή race conditions τα omp atomic directives. Αυτά εμφανίζονται όταν περισσότερα από 1 νήματα προσπαθούν να ανανεώσουν τιμές στους shared πίνακες newClusters και newClusterSize σε indexes τα οποία δεν είναι μοναδικά για το καθένα καθώς και στην shared μεταβλητή delta. Για αυτήν προσφέρεται η χρήση reduction και εδώ μπορεί να αγνοηθεί εντελώς αφού η σύγκλιση του αλγορίθμου καθορίζεται από των πολύ μικρό αριθμό των επαναλήψεων(10). Ωστόσω, χρησιμοποιούμε atomic για ορθότητα της τιμής του και για παρατήρηση με βάση το μεγαλύετρο δυνατό overhead.

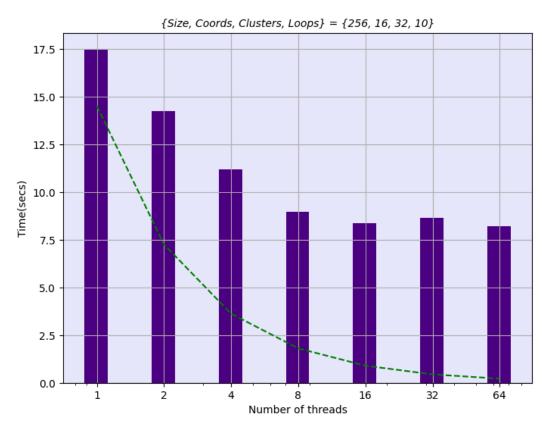
```
omp_naive_kmeans.c
    #include <stdio.h>
    #include <stdlib.h>
   #include "kmeans.h"
     * TODO: include openmp header file
    // square of Euclid distance between two multi-dimensional points
9
    inline static double euclid_dist_2(int numdims, /* no. dimensions */
                      double * coord1,  /* [numdims] */
double * coord2)  /* [numdims] */
10
   {
      int i;
14
      double ans = 0.0;
      for(i=0; i<numdims; i++)</pre>
16
        ans += (coord1[i]-coord2[i]) * (coord1[i]-coord2[i]);
18
19
   }
20
    inline static int find nearest cluster(int
                                                       numClusters, /* no. clusters */
                           int numCoords, /* no. coordinates */
double * object, /* [numCoords] */
double * clusters) /* [numClusters][numCoords] */
24
26
      int index, i;
      double dist, min_dist;
28
29
      // find the cluster id that has min distance to object
30
      index = 0;
      min dist = euclid dist 2(numCoords, object, clusters);
32
      for(i=1; i<numClusters; i++) {</pre>
        dist = euclid_dist_2(numCoords, object, &clusters[i*numCoords]);
35
36
         // no need square root
         if (dist < min_dist) { // find the min and its array index</pre>
38
           min_dist = dist;
39
           index
40
        }
41
      }
42
      return index;
43 }
44
    void kmeans(double * objects,
                                              /* in: [numObjs][numCoords] */
45
                                       /* no. coordinates */
46
          int
                    numCoords,
                                        /* no. objects */
47
           int
                    numObjs,
                                        /* no. clusters */
48
                    numClusters,
           int
                                        /st minimum fraction of objects that change membership st/
49
           double threshold,
                    loop threshold,
                                        /* maximum number of iterations */
50
           long
                  * membership,
                                        /* out: [numObjs] */
           int
```

```
52
           double * clusters) /* out: [numClusters][numCoords] */
53
    {
54
      int i, j;
      int index, loop=0;
56
      double timing = 0;
                               // fraction of objects whose clusters change in each loop
58
59
      int * newClusterSize; // [numClusters]: no. objects assigned in each new cluster
double * newClusters; // [numClusters][numCoords]
60
      int nthreads;
61
                              // no. threads
      nthreads = omp get max threads();
63
64
      printf("OpenMP Kmeans - Naive\t(number of threads: %d)\n", nthreads);
65
       // initialize membership
66
67
      for (i=0; i<numObjs; i++)</pre>
68
        membership[i] = -1;
70
       // initialize newClusterSize and newClusters to all 0
      newClusterSize = (typeof(newClusterSize)) calloc(numClusters, sizeof(*newClusterSize));
      newClusters = (typeof(newClusters)) calloc(numClusters * numCoords, sizeof(*newClusters));
74
      timing = wtime();
75
      do {
76
         // before each loop, set cluster data to \Theta
         for (i=0; i<numClusters; i++) {</pre>
78
79
           for (j=0; j<numCoords; j++)</pre>
80
             newClusters[i*numCoords + j] = 0.0;
81
           newClusterSize[i] = 0;
82
83
         delta = 0.0;
84
85
86
         * TODO: Detect parallelizable region and use appropriate OpenMP pragmas
87
88
              #pragma omp parallel for private(i, j, index) shared(newClusters, newClusterSize,
    membership) schedule(static)
         for (i=0; i<numObjs; i++) {</pre>
90
           // find the array index of nearest cluster center
91
           index = find_nearest_cluster(numClusters, numCoords, &objects[i*numCoords], clusters);
92
93
           // if membership changes, increase delta by 1
if (membership[i] != index)
94
95
96
            #pragma omp atomic
97
             delta += 1.0:
98
99
           // assign the membership to object i
100
           membership[i] = index;
101
           // update new cluster centers : sum of objects located within
103
           \ast TODO: protect update on shared "newClusterSize" array
104
106
                 #pragma omp atomic
107
           newClusterSize[index]++;
           for (j=0; j<numCoords; j++)</pre>
              * TODO: protect update on shared "newClusters" array
110
112
                    #pragma omp atomic
             newClusters[index*numCoords + j] += objects[i*numCoords + j];
114
116
         // average the sum and replace old cluster centers with newClusters
         // #pragma omp parallel for private(i,j)
118
         for (i=0; i<numClusters; i++) {</pre>
           if (newClusterSize[i] > 0) {
             for (j=0; j<numCoords; j++) {
120
               clusters[i*numCoords + j] = newClusters[i*numCoords + j] / newClusterSize[i];
             }
          }
124
```

```
// Get fraction of objects whose membership changed during this loop. This is used as a
    convergence criterion.
        delta /= numObjs;
        loop++;
130
        printf("\r\tcompleted loop %d", loop);
        fflush(stdout);
      } while (delta > threshold && loop < loop_threshold);</pre>
      timing = wtime() - timing;
      printf("\n
                         nloops = %3d
                                        (total = %7.4fs) (per loop = %7.4fs)\n", loop, timing,
134
    timing/loop);
135
      free(newClusters);
136
      free(newClusterSize);
138
    }
```

Απεικονίζουμε παρακάτω τα αποτελέσματα των δοκιμών στον sandman για τις διάφορες τιμές της environmental variable OMP\_NUM\_THREADS:

#### Shared Clusters (naive)



Παρατηρούμε πως ο αλγόριθμος δεν κλιμακώνει καθόλου καλά από 8 και πάνω νήματα εξαιτείας της σειριποίησης των εγγραφών ολοένα και περισσότερων νημάτων που επιβάλλει η omp atomic, και της αυξανόμενης συμφόρησης στο bus κατά την απόκτηση του lock.

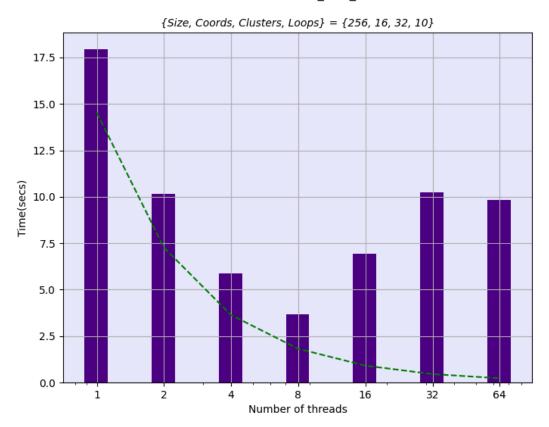
# Εκμετάλλευση του GOMP\_CPU\_AFFINITY

Με την χρήση του environmental variable GOMP\_CPU\_AFFINITY και στατικό shceduling κάνουμε pin νήματα σε πυρήνες(εφόσον δεν υπάρχει ανάγκη για περίπλοκη δυναμική δρομολόγηση). Έτσι, δεν σπαταλάται καθόλου χρόνος σε flash πυρήνων και αχρείαστη μεταφορά δεδομένων από πυρήνα σε άλλον.

Για την υλοποίηση τροποποίησαμε κατάλληλα το script υποβολής στον sandman και προσθέσαμε την παράμετρο **schedule (static)** στο parallel for.

# Αποτελέσματα

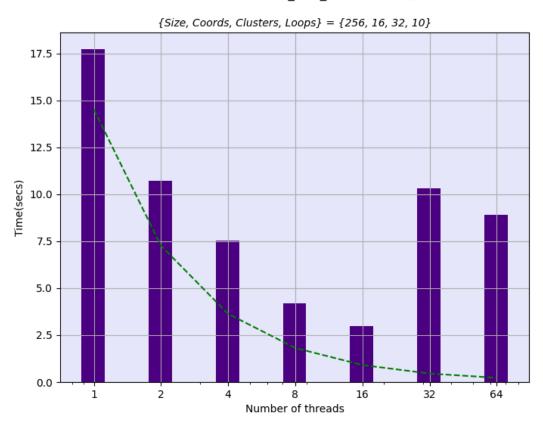
#### Shared Clusters with GOMP CPU AFFINITY set



Παρατηρούμε σημαντική βελτίωση στην κλιμάκωση μέχρι 8 νήματα όμως μετά σταματάει να κλιμακώνει ο αλγόριθμος λόγω της δομής που έχει ο sandman. Για 16 νήματα και πάνω δεν μπορούμε να τα κάνουμε pin στο ίδιο cluster οπότε δεν μοιράζονται τα νήματα την ίδια L3 cache και υπάρχει συνεχής μεταφορά δεδομένων των shared πινάκων και bus invalidations λόγω του cache coherence protocol. Ακόμη τα L3 misses κοστίζουν ξεχωριστά για κάθε cluster. Εαν αξιοποιήσουμε το hyperthreading και κάνουμε pin τα threads 9-16 στους cores 32-40 που πέφτουν μέσα στο cluster 1 μπορούμε να μειώσουμε σημαντικά τον χρόνο για τα 16 νήματα. Από εκεί και πέρα η κλιμάκβση σταματάει. Παραθέτουμε το τελικό script υποβολής ακολοπυθως:

#### Αποτελέσματα

## Shared Clusters with GOMP\_CPU\_AFFINITY[0-7][32-40]



## 2) Copied Clusters & Reduce

#### Υλοποίηση

Μοιράζουμε σε κάθε νήμα ένα διαφορετικό τμήμα των πινάκων newClusters, newClusterSize οπότε τα δεδομένα γίνονται private, δεν υπάρχουν race conditions αλλά απαιτείται reduction (με πρόσθεση) στο τέλος για το τελικό αποτέλεσμα (η οποία πραγματοποιείται εδώ από 1 νήμα).

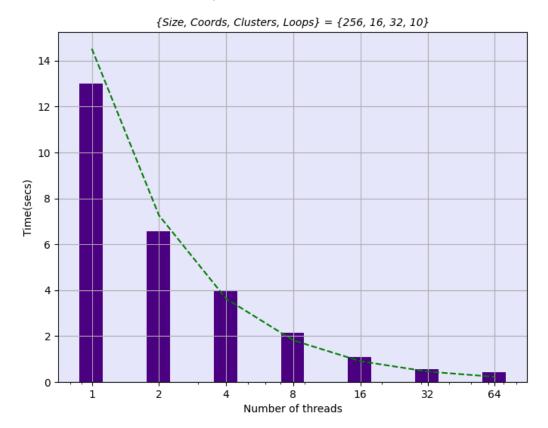
```
omp_reduction_kmeans1.c
    #include <stdio.h>
   #include <stdlib.h>
 #include "kmeans.h"
    * TODO: include openmp header file
 8 // square of Euclid distance between two multi-dimensional points
9 inline static double euclid_dist_2(int numdims, /* no. dimensions */
                    double * coord1,  /* [numdims] */
double * coord2)  /* [numdims] */
10
                                       /* [numdims] */
12 {
     int i;
14
     double ans = 0.0;
     for(i=0; i<numdims; i++)</pre>
16
       ans += (coord1[i]-coord2[i]) * (coord1[i]-coord2[i]);
18
19
     return ans:
20
    inline static int find_nearest_cluster(int
                                                   numClusters, /* no. clusters */
                        int numCoords, /* no. coordinates */
                        24
26
   {
     int index, i;
28
      double dist, min dist;
29
      // find the cluster id that has min distance to object
     index = 0;
32
      min dist = euclid dist 2(numCoords, object, clusters);
34
      for(i=1; i<numClusters; i++) {</pre>
35
       dist = euclid_dist_2(numCoords, object, &clusters[i*numCoords]);
36
        // no need square root
37
        if (dist < min_dist) { // find the min and its array index</pre>
38
          min dist = dist;
39
          index
40
41
     }
42
     return index;
43 }
   /* in: [numObjs][numCoords] */
46
47
48
                                   /* minimum fraction of objects that change membership */
/* maximum number of iterations */
          double threshold,
49
         long loop_un = * membership,
50
                                    /* out: [numObjs] */
         double * clusters)
                                   /* out: [numClusters][numCoords] */
53
   {
54
     int i, j, k;
      int index, loop=0;
56
      double timing = 0;
                            // fraction of objects whose clusters change in each loop
59
      int * newClusterSize; // [numClusters]: no. objects assigned in each new cluster
60
      double * newClusters; // [numClusters][numCoords]
                           // no. threads
61
      int nthreads;
62
63
      nthreads = omp get max threads();
```

```
printf("OpenMP Kmeans - Reduction\t(number of threads: %d)\n", nthreads);
64
65
      // initialize membership
66
67
      for (i=0; i<numObjs; i++)</pre>
68
        membership[i] = -1;
69
 70
      // initialize newClusterSize and newClusters to all 0
      newClusterSize = (typeof(newClusterSize)) calloc(numClusters, sizeof(*newClusterSize));
      newClusters = (typeof(newClusters)) calloc(numClusters * numCoords, sizeof(*newClusters));
      // Each thread calculates new centers using a private space. After that, thread 0 does an
74
    array reduction on them.
      int * local_newClusterSize[nthreads]; // [nthreads][numClusters]
      double * local_newClusters[nthreads]; // [nthreads][numClusters][numCoords]
78
       * Hint for false-sharing
79
      * This is noticed when numCoords is low (and neighboring local_newClusters exist close to
80
    each other).
       * Allocate local cluster data with a "first-touch" policy.
82
      // Initialize local (per-thread) arrays (and later collect result on global arrays)
      for (k=0; k<nthreads; k++)</pre>
      {
              local newClusterSize[k] = (typeof(*local newClusterSize)) calloc(numClusters,
    sizeof(**local newClusterSize));
          local newClusters[k] = (typeof(*local newClusters)) calloc(numClusters * numCoords,
    sizeof(**local_newClusters));
89
90
      timing = wtime():
91
      do {
        // before each loop, set cluster data to 0
92
93
        // #pragma omp parallel for private(i,j)
94
        for (i=0; i<numClusters; i++) {</pre>
95
          for (j=0; j<numCoords; j++)</pre>
           newClusters[i*numCoords + j] = 0.0;
96
97
          newClusterSize[i] = 0;
98
100
        delta = 0.0;
         * TODO: Initiliaze local cluster data to zero (separate for each thread)
103
104
        #pragma omp parallel for private(k, i, j) shared(local newClusters, local newClusterSize)
    schedule(static)
        for (k=0; k<nthreads; ++k){</pre>
          for (i=0; i<numClusters; i++) {</pre>
            for (j=0; j<numCoords; j++)</pre>
              local newClusters[k][i*numCoords + j] = 0.0;
            local newClusterSize[k][i] = 0;
          }
        int thread id;
          #pragma omp parallel for private(i, j, thread_id, index) shared(local_newClusters,
    local newClusterSize) reduction(+:delta) schedule(static)
        for (i=0; i<numObjs; i++)</pre>
118
119
          thread id = omp get thread num();
          // find the array index of nearest cluster center
          index = find_nearest_cluster(numClusters, numCoords, &objects[i*numCoords], clusters);
124
          // if membership changes, increase delta by 1
          if (membership[i] != index)
126
            delta += 1.0;
          // assign the membership to object i
128
          membership[i] = index;
130
```

```
// update new cluster centers : sum of all objects located within (average will be
    performed later)
           * TODO: Collect cluster data in local arrays (local to each thread)
                   Replace global arrays with local per-thread
           local_newClusterSize[thread_id][index]++;
           for (\bar{j}=0; j< numCoords; j++)
           local_newClusters[thread_id][index*numCoords + j] += objects[i*numCoords + j];
139
140
141
        }
142
         * TODO: Reduction of cluster data from local arrays to shared.
144
145
                  This operation will be performed by one thread
146
147
        for (i=0; i<numClusters; ++i){</pre>
          for (k=0; k<nthreads; ++k){</pre>
            newClusterSize[i] += local_newClusterSize[k][i];
            for (j=0; j<numCoords; ++j)</pre>
              newClusters[i*numCoords+j]+= local_newClusters[k][i*numCoords+j];
          }
156
        // average the sum and replace old cluster centers with newClusters
158
        // #pragma omp parallel for private(i,j)
        for (i=0; i<numClusters; i++) {</pre>
159
160
          if (newClusterSize[i] > 0) {
            for (j=0; j<numCoords; j++) {
161
162
              clusters[i*numCoords + j] = newClusters[i*numCoords + j] / newClusterSize[i];
163
            }
164
          }
166
        // Get fraction of objects whose membership changed during this loop. This is used as a
167
    convergence criterion.
168
        delta /= numObjs;
170
        printf("\r\tcompleted loop %d", loop);
        fflush(stdout);
173
      } while (delta > threshold && loop < loop_threshold);
      timing = wtime() - timing;
174
      printf("\n
                         nloops = %3d (total = %7.4fs) (per loop = %7.4fs)\n", loop, timing,
    timing/loop);
176
      for (k=0; k<nthreads; k++)</pre>
178
179
        free(local newClusterSize[k]);
        free(local_newClusters[k]);
180
181
182
      free(newClusters);
      free(newClusterSize);
183
184 }
```

# Αποτελέσματα

# Copied Clusters & Reduction

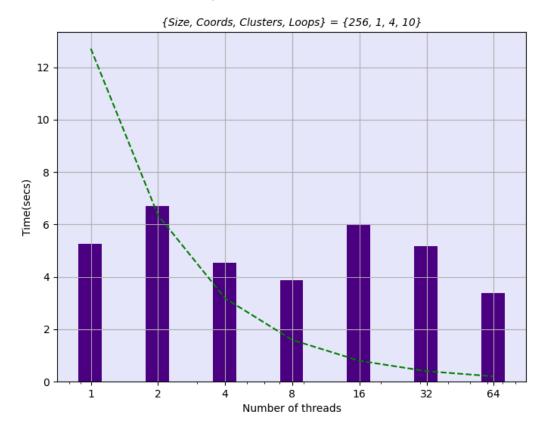


Παρατηρούμε τέλεια κλιμάκωση μέχρι και τα 32 νήματα και αρκετά καλή και στα 64 εφόσον δεν εισάγουμε overheads συγχρονισμού και η σειριακή ενοποίηση (reduction) δεν είναι computational intensive για να καθυστρεί τον αλγόριθμο.

## Δοκιμές με μικρότερο dataset

Τα αποτελέσματα δεν είναι ίδια για άλλα μεγέθη πινάκων. Συγκεκριμένα για το επόμενο configuration παρατηρούμε τα εξής:

#### Copied Clusters & Reduction



Κυριαρχο ρόλο για αυτην την συμπεριφορά αποτελεί το φαινόμενο false sharing, που εμφανίζεται σε μικρά datasets (εδώ κάθε object έχει μόνο 1 συντεταγμένη!) όταν σε ένα cache line καταφέρνουν να χωρέσουν παραπάνω από 1 objects και σε κάθε εγγραφή γίνονται πάρα πολλά περιττά invalidations. Μια λύση είναι το padding όμως έχει memory overhead και δεν προτιμάται.

#### **First-touch Policy**

Προς αποφυγή των παραπάνω εκμεταλλευόμαστε την πολιτική των linux κατά το mapping των virtual με physical addresses. Η δέσευση φυσικής μνήμης πραγματοποιείται κατά την 1η εγγραφή του αντικειμένου (η calloc το εξασφαλίζει γράφοντας 0 ενώ η malloc όχι) οπότε εαν το κάθε νήμα γράψει ξεχωριστά στο κομμάτι του πίνακα που του αντιστοιχεί (ουσιαστικά παραλληλοποιώντας την αντιγραφή των shared πινάκων) θα απεικονιστεί στην μνήμη του αυτό και μόνο.

## Υλοποίηση

```
for(i=0; i<numdims; i++)</pre>
16
        ans += (coord1[i]-coord2[i]) * (coord1[i]-coord2[i]);
18
19
20
    inline static int find nearest cluster(int
                                                      numClusters, /* no. clusters */
                          int numCoords, /* no. coordinates */
                          double * object,
                                                 /* [numCoords] */
24
                          double * clusters)
                                                 /* [numClusters][numCoords] */
26
      int index, i;
      double dist, min dist;
28
29
      // find the cluster id that has min distance to object
30
      index = 0:
      min dist = euclid dist 2(numCoords, object, clusters);
34
      for(i=1; i<numClusters; i++) {</pre>
       dist = euclid_dist_2(numCoords, object, &clusters[i*numCoords]);
35
36
        // no need square root
        if (dist < min dist) { // find the min and its array index</pre>
38
          min dist = dist;
39
          index
                   = i;
40
        }
41
      }
42
      return index;
43 }
44
    void kmeans(double * objects,
                                            /* in: [numObjs][numCoords] */
45
                                      /* no. coordinates */
46
          int
                   numCoords,
                    numObjs,
47
          int
                                      /* no. objects */
                                      /* no. clusters */
48
          int
                   numClusters,
                                      /* minimum fraction of objects that change membership */
49
          double
                   threshold,
          long loop_c...

* membership,
                                      /* maximum number of iterations */
50
                   loop threshold,
                                      /* out: [numObjs] */
          double * clusters)
                                      /* out: [numClusters][numCoords] */
    {
54
      int i, j, k;
55
      int index, loop=0;
56
      double timing = 0;
58
      double delta;
                              // fraction of objects whose clusters change in each loop
      int * newClusterSize; // [numClusters]: no. objects assigned in each new cluster
59
60
      double * newClusters; // [numClusters][numCoords]
61
      int nthreads;
                             // no. threads
62
63
      nthreads = omp_get_max_threads();
      printf("OpenMP Kmeans - Reduction\t(number of threads: %d)\n", nthreads);
64
65
66
      // initialize membership
67
      for (i=0; i<numObjs; i++)</pre>
68
       membership[i] = -1;
69
70
      // initialize newClusterSize and newClusters to all 0
      newClusterSize = (typeof(newClusterSize)) calloc(numClusters, sizeof(*newClusterSize));
      newClusters = (typeof(newClusters)) calloc(numClusters * numCoords, sizeof(*newClusters));
      // Each thread calculates new centers using a private space. After that, thread 0 does an
74
    array reduction on them.
      int * local_newClusterSize[nthreads]; // [nthreads][numClusters]
double * local_newClusters[nthreads]; // [nthreads][numClusters][numCoords]
78
       * Hint for false-sharing
79
      * This is noticed when numCoords is low (and neighboring local_newClusters exist close to
    each other).
81
      * Allocate local cluster data with a "first-touch" policy.
82
83
      timing = wtime();
84
85
      do {
        // before each loop, set cluster data to 0
86
        for (i=0; i<numClusters; i++) {</pre>
87
          for (j=0; j<numCoords; j++)</pre>
88
```

```
newClusters[i*numCoords + j] = 0.0;
89
90
          newClusterSize[i] = 0;
91
92
93
        delta = 0.0;
94
95
         * TODO: Initiliaze local cluster data to zero (separate for each thread)
96
97
         #pragma omp parallel for private(k,i,j) schedule(static)
         for (k=0; k<nthreads; ++k){</pre>
                local_newClusterSize[k] = (typeof(*local_newClusterSize)) calloc(numClusters,
    sizeof(**local_newClusterSize));
            local_newClusters[k] = (typeof(*local_newClusters)) calloc(numClusters * numCoords,
    sizeof(**local_newClusters));
          for (i=0; i<numClusters; i++) {</pre>
            for (j=0; j<numCoords; j++)
local_newClusters[k][i*numCoords + j] = 0.0;</pre>
             local_newClusterSize[k][i] = 0;
        }
         int thread id;
          #pragma omp parallel for private(i, j, thread_id, index) shared(local_newClusters,
    local_newClusterSize) reduction(+:delta) schedule(static)
         for (i=0; i<numObjs; i++)</pre>
           thread_id = omp_get_thread_num();
           // find the array index of nearest cluster center
118
           index = find_nearest_cluster(numClusters, numCoords, &objects[i*numCoords], clusters);
119
           // if membership changes, increase delta by 1
120
           if (membership[i] != index)
            delta += 1.0:
124
           // assign the membership to object i
125
          membership[i] = index;
126
           // update new cluster centers : sum of all objects located within (average will be
    performed later)
128
129
           local_newClusterSize[thread_id][index]++;
130
           for (j=0; j<numCoords; j++)
             local_newClusters[thread_id][index*numCoords + j] += objects[i*numCoords + j];
        }
134
135
         for (i=0; i<numClusters; ++i){</pre>
136
           for (k=0; k<nthreads; ++k){</pre>
             newClusterSize[i] += local_newClusterSize[k][i];
             for (j=0; j<numCoords; ++j)</pre>
138
139
               newClusters[i*numCoords+j]+= local_newClusters[k][i*numCoords+j];
140
          }
        }
141
142
         for (i=0; i<numClusters; i++) {</pre>
143
144
          if (newClusterSize[i] > 0) {
145
             for (j=0; j<numCoords; j++) {
146
               clusters[i*numCoords + j] = newClusters[i*numCoords + j] / newClusterSize[i];
147
148
          }
149
        delta /= numObjs;
        loop++;
154
         printf("\r\tcompleted loop %d", loop);
         fflush(stdout);
156
      } while (delta > threshold && loop < loop_threshold);</pre>
      timing = wtime() - timing;
```

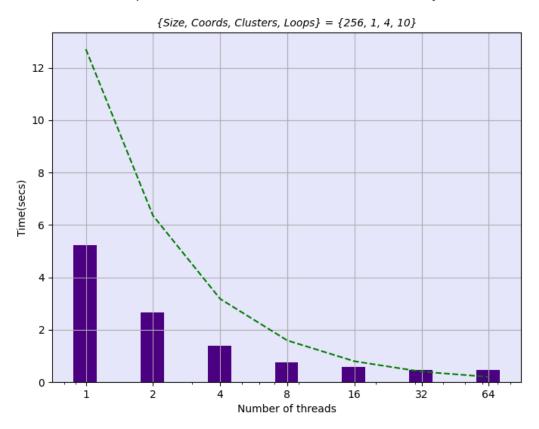
```
printf("\n nloops = %3d (total = %7.4fs) (per loop = %7.4fs)\n", loop, timing,
timing/loop);

for (k=0; k<nthreads; k++)
{
    free(local_newClusterSize[k]);
    free(local_newClusters[k]);
}

free(newClusters);
free(newClusterSize);
}</pre>
```

#### Αποτελέσματα

#### Copied Clusters & Reduction with First-Touch Policy



Υπάρχει σαφής βελτίωση και καλή κλιμάκωση μέχρι τα 32 νήματα ακόμα και σε σχέση με την ιδανική εκτέλεση του σειριακού αλγορίθμου. Ο καλύτερος χρόνος σε αυτό το ερώτημα είναι 0.4605s στα 32 νήματα!

# Numa-aware initialization

Με βάση όσα αναφέρθηκαν για το pinning σε cores και την πολιτική first-touch η αρχικοποίηση των shared πινάκων μπορεί να γίνει και αυτή ατομικά από κάθε νήμα σε ένα private τμήμα αυτού. Για την υλοποίηση προσθέτουμε το omp parallel for directive με στατική δρομολόγηση. Αυτή είναι απαραίτητη ώστε τα νήματα που θα βάλουν τους τυχαίους αριθμούς στα objects να είναι τα ίδια νήματα με αυτά που θα τα επεξεργαστούν στην main.c με σκοπό να είναι ήδη στις caches και να μην χρειάζεται να τα μεταφέρνουν από την κύρια μνήμη ή από άλλα νήματα.

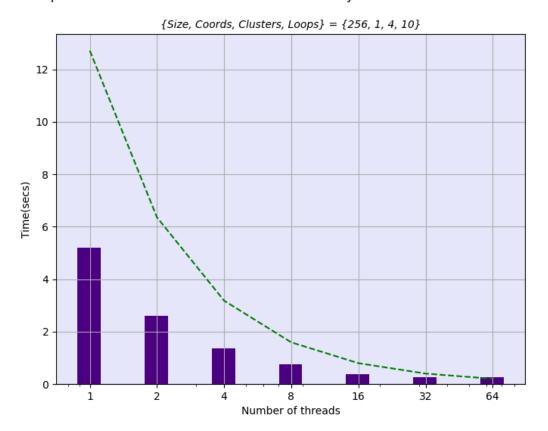
#### Υλοποίηση

Τροποποιούμε το file\_io.c που δίνεται :

```
file_io.c
   #include <stdio.h>
  #include <stdlib.h>
#include <string.h>
                             /* strtok() */
  4 #include <sys/types.h> /* open() */
  #include <sys/stat.h>
#include <fcntl.h>
  7 #include <unistd.h>
                            /* read(), close() */
  8 // TODO: remove comment from following line
  9 #include <omp.h>
  #include "kmeans.h"
  double * dataset_generation(int numObjs, int numCoords)
        double * objects = NULL;
  16
        long i, j;
        // Random values that will be generated will be between 0 and 10.
        double val_range = 10;
  18
        /* allocate space for objects[][] and read all objects */
        objects = (typeof(objects)) malloc(numObjs * numCoords * sizeof(*objects));
        * Hint : Could dataset generation be performed in a more "NUMA-Aware" way?
  24
                  Need to place data "close" to the threads that will perform operations on them.
                  reminder : First-touch data placement policy
        int nthreads = omp_get_max_threads();
        int chunk = numObjs / nthreads;
        int thread_id, start_offs, end_offs;
        #pragma omp parallel private(i, j, thread_id, start_offs, end_offs) shared(nthreads, chunk,
      objects, numObjs, numCoords, val range)
          thread_id = omp_get_thread_num();
          start offs = thread id * chunk;
          end_offs = (thread_id == nthreads-1) ? numObjs : start_offs + chunk;
          for (i=start offs; i<end offs; i++)</pre>
          {
            unsigned int seed = i;
            for (j=0; j <numCoords; j++)</pre>
            {
              objects[i*numCoords + j] = (rand_r(&seed) / ((double) RAND_MAX)) * val_range;
              if (_debug && i == 0)
                printf("object[i=%ld][j=%ld]=%f\n",i,j,objects[i*numCoords + j]);
          }
          return objects;
  52
     }
)
```

# Αποτελέσματα

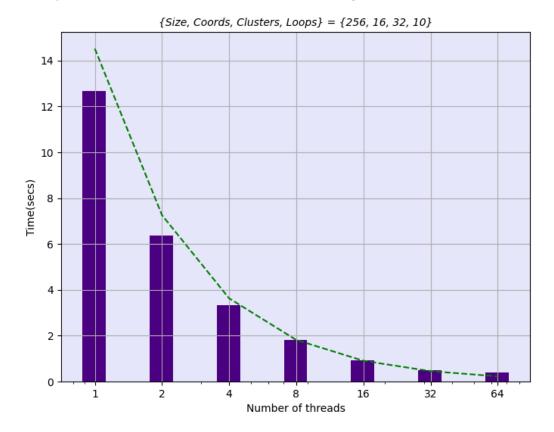
## Copied Clusters & Reduction with First-Touch Policy & NUMA-aware initialization



Παρατηρούμε καλύτερη κλιμάκωση μέχρι τα 32 νήματα με χρόνο 0.2667s! Το κυρίαρχο bottleneck σε αυτήν την περίπτωση είναι το overhead της δημιουργίας των νημάτων.

Τέλος με όλες τις προηγούμενες αλλαγές δοκιμάζουμε ξανά το μεγάλο dataset που είχαμε στην αρχή:

# Copied Clusters & Reduction with First-Touch Policy & NUMA-aware initialization



Παρατηρούμε πως υπάρχει τέλεια κλιμάκωση του αλγορίθμου. Οπότε bottleneck θα μπορούσε να θεωρηθεί το computive intensity για κάθε object.

## FLOYD WARSHALL

#### 1) Recursive

#### Υλοποίηση

Δημιουργούμε ένα παράλληλο section κατά την πρώτη κλήση αφού έχουμε ενεργοποιήσει την επιλογή για nested tasks μέσω την omp\_set\_nested(1). (Μπορούμε να το θέσουμε και ως environmental variable (ΟΜΡ\_NESTED=TRUE, ΟΜΡ\_ΜΑΧ\_ΑCTIVE\_LEVELS=64) ) Για την διατήρηση των εξαρτήσεων κατά τον υπολογισμό των blocks (A11) -> (A12 A21) -> A22 και αντιστρόφως τοποθετούμε κατάλληλα barriers έμμεσα με τα taskwait directives.

```
fw_sr.c
     * Recursive implementation of the Floyd-Warshall algorithm.
     * command line arguments: N, B
     * N = size of graph
     * B = size of submatrix when recursion stops
    * works only for N, B = 2^k
 9 #include <stdio.h>
#include <stdlib.h>
#include <sys/time.h>
#include "util.h"
#include <omp.h>
inline int min(int a, int b);
16
   void FW_SR (int **A, int arow, int acol,
                 int **B, int brow, int bcol,
                 int **C, int crow, int ccol,
int myN, int bsize);
18
19
   int main(int argc, char **argv)
    {
      int **A;
24
      int i,j;
25
      struct timeval t1, t2;
26
      double time;
      int B=16;
      int N=1024;
28
29
30
      if (argc !=3){
        fprintf(stdout, "Usage %s N B \n", argv[0]);
32
        exit(0);
34
35
      N=atoi(argv[1]);
36
      B=atoi(argv[2]);
37
38
      A = (int **) malloc(N*sizeof(int *));
      for(i=0; i<N; i++) A[i] = (int *) malloc(N*sizeof(int));</pre>
41
      graph init random(A, -1, N, 128*N);
42
       //enable nested task generation
43
      omp_set_nested(1);
       // default is equal to 1
45
      omp_set_max_active_levels(64);
47
      gettimeofday(&t1,0);
       #pragma omp parallel
        #pragma omp single
          FW_SR(A,0,0, A,0,0,A,0,0,N,B);
      gettimeofday(&t2,0);
```

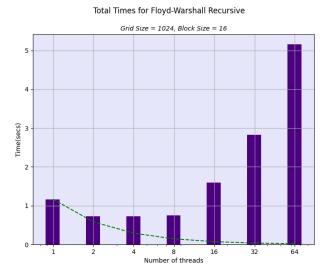
```
58
              time=(double)((t2.tv sec-t1.tv sec)*1000000+t2.tv usec-t1.tv usec)/1000000;
              printf("FW SR,%d,%d,%.4f\n", N, B, time);
 59
 60
 61
 62
               for(i=0; i<N; i++)</pre>
 63
                  for(j=0; j<N; j++) fprintf(stdout, "%d\n", A[i][j]);</pre>
 64
 65
 66
              return 0:
 67
       }
 68
 69
         inline int min(int a, int b)
 70
        {
              if(a<=b)return a;</pre>
             else return b;
 73
        }
 74
          void FW_SR (int **A, int arow, int acol,
 75
                                     int **B, int brow, int bcol,
 76
                                     int **C, int crow, int ccol,
int myN, int bsize)
 78
 79
          {
 80
              int k,i,j;
 82
                * The base case (when recursion stops) is not allowed to be edited!
 83
               * What you can do is try different block sizes.
 84
 85
 86
              if(myN<=bsize)</pre>
 87
                   for(k=0; k < myN; k++)
 88
 89
                        for(i=0; i<myN; i++)</pre>
 90
                            for(j=0; j<myN; j++)</pre>
 91
                                A[arow+i][acol+j] = \min(A[arow+i][acol+j], B[brow+i][bcol+k] + C[crow+k][ccol+j]);
 92
 93
                       FW_SR(A, arow, acol, B, brow, bcol, C, crow, ccol, myN/2, bsize); // A00
 94
95
                        #pragma omp task
                       FW SR(A, arow, acol+myN/2, B, brow, bcol, C, crow, ccol+myN/2, myN/2, bsize); //A01
 96
97
                       #pragma omp task
                        FW SR(A,arow+myN/2, acol,B,brow+myN/2, bcol,C,crow, ccol, myN/2, bsize); //A10
 99
                       #pragma omp taskwait
                      FW_SR(A,arow+myN/2, acol+myN/2,B,brow+myN/2, bcol,C,crow, ccol+myN/2, myN/2, bsize); //
          A11
                     FW_SR(A,arow+myN/2,acol+myN/2,B,brow+myN/2,bcol+myN/2,C,crow+myN/2,col+myN/2,myN/2,myN/2,bcol+myN/2,bcol+myN/2,col+myN/2,col+myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,bcol+myN/2,bcol+myN/2,bcol+myN/2,bcol+myN/2,col+myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2,myN/2
101
          bsize); //All
102
                       #pragma omp task
                      FW_SR(A,arow+myN/2, acol,B,brow+myN/2, bcol+myN/2,C,crow+myN/2, ccol, myN/2, bsize); //
103
          A10
                       #pragma omp task
                      FW_SR(A,arow, acol+myN/2,B,brow, bcol+myN/2,C,crow+myN/2, ccol+myN/2, myN/2, bsize); //
          Δ01
106
                       FW SR(A,arow, acol,B,brow, bcol+myN/2,C,crow+myN/2, ccol, myN/2, bsize); //A00
107
108
109
                   // printf("Nested parallelism enabled: %d\n", omp get nested());
110
         }
```

Πειραματιστήκαμε σχετικά με την βέλτιστη τιμή του BSIZE τρέχοντας τις προσομοιώσεις που ακολουθούν. Διαισθητικά η optimal τιμή οφείλει να εκμεταλλεύεται πλήρως το cache size και δεδομένου ότι έχουμε τετράγωνο grid για 1 recursive call που δημιουργεί 4 sub-blocks μεγέθους B θα είναι Bopt = sqrt(cache size). Για τα πειράματα χρησιμοποιήσαμε το ακόλουθο script:

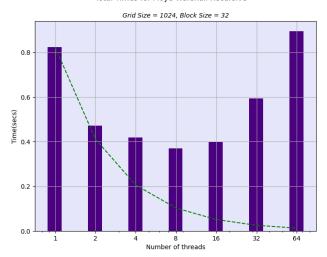
```
#!/bin/bash
## Give the Job a descriptive name #PBS -N run_fw
## Output and error files #PBS -o run_fw_recursive.out #PBS -e run_fw_recursive.err
## How many machines should we get? #PBS -l nodes=1:ppn=8
##How long should the job run for? #PBS -l walltime=00:10:00
## Start
## Run make in the src folder (modify properly)
module load openmp/1.8.3
cd /home/parallel/parlab09/a2/FW
./fw $SIZE
export OMP_NESTED=TRUE
export OMP_MESTED=TRUE
export OMP_MAX_ACTIVE_LEVELS=64
for SIZE in 1024 2048 4096; do
    for BSIZE in 16 32 64 128 256; do
        echo -e "\nBSIZE=${BSIZE}\n"
        for n in 1 2 4 8 16 32 64; do
        export OMP_NUM_THREADS=${1}
        echo -e "\nNlumber of threads: ${1}"
        ./fw_sr $SIZE $BSIZE
        done
        done
        done
        done
        done
        done
```

#### Αποτελέσματα

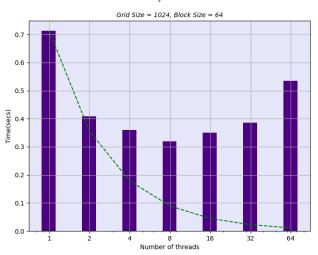
 ${N = 1024}$ 



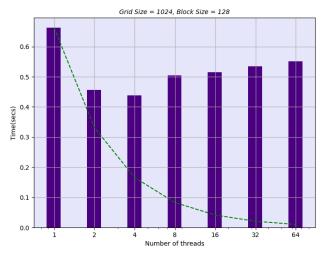
#### Total Times for Floyd-Warshall Recursive



Total Times for Floyd-Warshall Recursive



Total Times for Floyd-Warshall Recursive

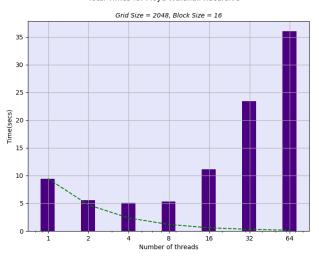


Total Times for Floyd-Warshall Recursive

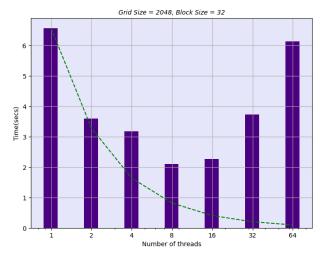


 ${N = 2048}$ 

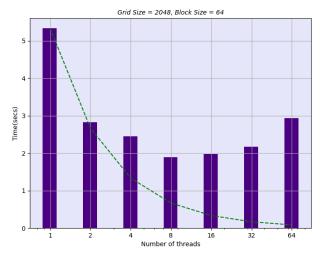
Total Times for Floyd-Warshall Recursive



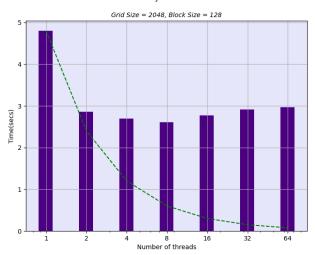
Total Times for Floyd-Warshall Recursive



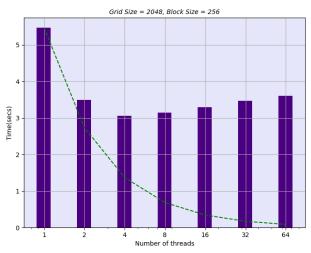
#### Total Times for Floyd-Warshall Recursive



#### Total Times for Floyd-Warshall Recursive

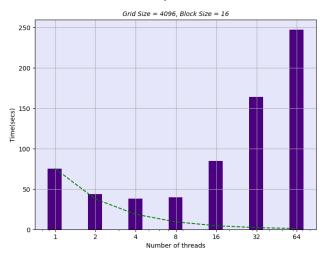


Total Times for Floyd-Warshall Recursive

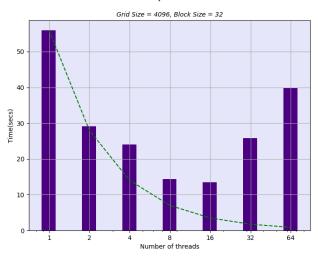


{ N = 4096 }

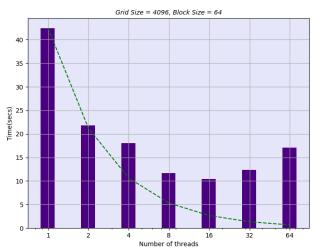
Total Times for Floyd-Warshall Recursive



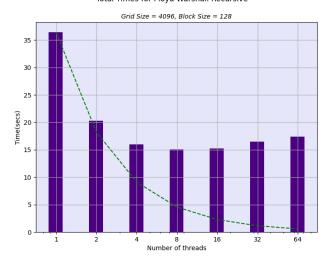
Total Times for Floyd-Warshall Recursive



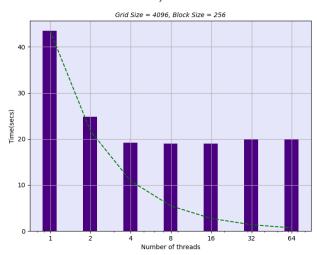
Total Times for Floyd-Warshall Recursive



#### Total Times for Floyd-Warshall Recursive



Total Times for Floyd-Warshall Recursive



Καταλήξαμε πως η ιδανική τιμή είναι B=64 και ο καλύτερος χρόνος που πετύχαμε χρησιμοποιώντας αυτήν για 4096 μέγεθος πίνακα ήταν 10.4486 με 16 threads. Από το σημείο αυτό και έπειτα ο αλγόριθμος δεν κλιμακώνει και φανερώνει την αδυναμία του χάρη στην αναδρομή.

# 2) TILED

#### Υλοποίηση

Φτιάχνουμε 1 παράλληλο section με κατάλληλα barriers ώστε να υπλογίζεται πρώτα (single) το kοστό στοιχείο στην διαγώνιο, έπειτα όσα βρίσκονται κατά μήκος του "σταυρού" που σχηματίζεται εκατέρωθεν αυτού, και τέλος τα blocks στοιχείων που απομένουν. Καθένα από τα στάδια 2 και 3 έχει 4 for loops που μπορούν να παραλληλοποιηθούν με parallel for και επειδή είναι ανεξάρτητα μεταξύ τους με παράμετρο nowait. Το collapse(2) πραγματοποιεί flattening για καλύτερη λειτουργία του parallel for για nested loops. Με χρήση μόνο των παραπάνω επιτυγχάνουμε χρόνο εκτέλεσης 2.2 secs.

Για περαιτέρω βελτίωση επιχειρήσαμε να χρησιμοποιήσουμε SIMD εντολές αρχικά μέσω του OpenMP με το αντίστοιχο directive και στην συνέχεια γράφοντας χειροκίνητα τις intrinsics εντολές για AVX μοντέλο που υποστηρίζει 4-size vector operations καθώς διαπιστώσαμε ότι vector operations μεγαλύτερου μεγέθους (π.χ με 8 στοιχεία AVX2) δεν υποστηρίζεται στο εν λόγω μηχάνημα και λαμβάνουμε σφάλμα Illegal hardware instruction. Στην πρώτη εκδοχή λάβαμε συνολικό χρόνο εκτέλεσης 1.7 secs.

Η χρήση των intrisincs απευθείας μας δίνει την δυνατότητα να εκμεταλλευτούμε πλήρως και την αρχιτεκτονική της κρυφής μνήμης μέσω loop unrolling. Συγκεκριμένα, αναγνωρίσαμε ότι το size του cacheline είναι 64bytes, συνεπώς χωράνε 16 integers, ή 4 vectors 4άδων σε όρους ΑVΧ. Άρα επιτυγχάνουμε μέγιστο locality exploitation κάνοντας unroll με παράγοντα 4 και αυξάνοντας το j κατά 16 σε κάθε iteration. Ακόμη, παρατηρούμε ότι τα στοιχεία A[i][k] είναι ανεξάρτητα του j και η φόρτωση αυτών των vectors μπορεί να γίνει στο εξωτερικό loop. Ο καλύτερος χρόνος εκτέλεσης που επιτύχαμεμε αυτήν την εκδοχή είναι 1.39 secs!

```
fw_smd.c
   #include <stdio.h>
   #include <stdlib.h>
    #include <sys/time.h>
    #include <immintrin.h> // For SSE2 intrinsics
    #include <omp.h>
    inline void FW(int **A, int K, int I, int J, int B);
   int main(int argc, char **argv)
10
        int **A;
        int i, j, k;
        struct timeval t1, t2;
14
        double time;
        int B = 64;
        int N = 1024;
16
        if (argc != 3) {
18
19
            fprintf(stdout, "Usage %s N B\n", argv[0]);
20
            exit(0);
        }
        N = atoi(argv[1]);
24
        B = atoi(argv[2]);
25
        // Allocate memory for A with 32-byte alignment
        posix memalign((void**)&A, 32, N * sizeof(int*));
        for (i = 0; i < N; ++i) {
            posix memalign((void**)&A[i], 32, N * sizeof(int));
        // Initialize the graph with random values
        graph_init_random(A, -1, N, 128 * N);
34
        // Start timer
35
36
        gettimeofday(&t1, 0);
```

```
// Main loop of the Floyd-Warshall algorithm with tiling
38
39
          for (k = 0; k < N; k += B) {
               #pragma omp parallel
                     #pragma omp single
44
                         FW(A, k, k, k, B);
                    #pragma omp for nowait
47
                     for (i = 0; i < k; i += B)
                          FW(A, k, i, k, B);
48
                     #pragma omp for nowait
                    for (i = k + B; i < N; i += B)
FW(A, k, i, k, B);
52
54
                     #pragma omp for nowait
                    for (j = 0; j < k; j += B)
FW(A, k, k, j, B);
55
56
58
                     #pragma omp for nowait
                    for (j = k + B; j < N; j += B)
FW(A, k, k, j, B);
59
60
62
                    #pragma omp barrier
64
                     #pragma omp for collapse(2) nowait
                    for (i = 0; i < k; i += B)
for (j = 0; j < k; j += B)
FW(A, k, i, j, B);
65
66
67
69
                     #pragma omp for collapse(2) nowait
                    for (i = 0; i < k; i += B)

for (j = k + B; j < N; j += B)

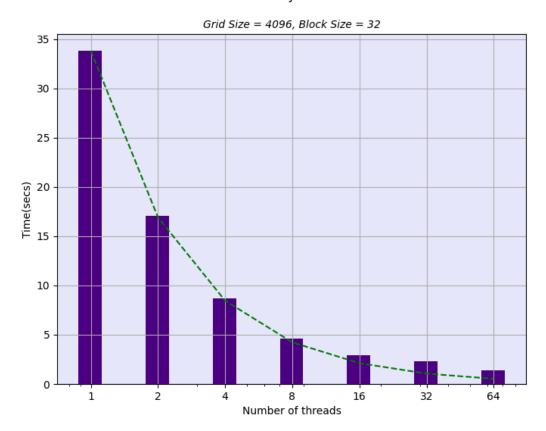
FW(A, k, i, j, B);
70
74
                     #pragma omp for collapse(2) nowait
                    for (i = k + B; i < N; i += B)
for (j = 0; j < k; j += B)
75
76
                              FW(A, k, i, j, B);
 78
79
                     #pragma omp for collapse(2) nowait
80
                    for (i = k + B; i < N; i += B)
                         for (j = k + B; j < N; j += B)

FW(A, k, i, j, B);
81
82
 83
84
                    #pragma omp barrier
85
               }
86
          }
87
88
          // Stop timer and calculate execution time
89
          gettimeofday(&t2, 0);
90
          time = (double)((t2.tv_sec - t1.tv_sec) * 1000000 + t2.tv_usec - t1.tv_usec) / 1000000;
91
          fprintf(stdout, "FW_TILED,%d,%d,%.4f\n", N, B, time);
92
           // Free the memory
          for (i = 0; i < N; i++) {
               mm free(A[i]); // Free each row
           _mm_free(A); // Free the pointer array
99
          return 0:
    }
102
     inline void FW(int **A, int K, int I, int J, int B)
103
     {
          int i, j, k;
104
105
          // Iterate over a block of tiles (3D loop over the block)
106
107
          for (k = K; k < K + B; k++) {
108
               for (i = I; i < I + B; i++) {
                         // _mm_prefetch((const char*)&A[i][j], _MM_HINT_T0);
// _mm_prefetch((const char*)&A[k][j], _MM_HINT_T0);
// _mm_prefetch((const char*)&A[i][j + 16], _MM_HINT_T0);
// _mm_prefetch((const char*)&A[k][j + 16], _MM_HINT_T0);
100
110
```

```
__m128i A_i_k = _mm_load_si128((__m128i*)&A[i][k]);
                for (j = J; j < J + B; j+=16){
                _mm_store_si128((__m128i*)&A[i][j], result);
                A_plus = _mm_add_epi32(A_i_k, A_k_j);
                result = _mm_min_epi32(A_i_j, A_plus);
                _mm_store_si128((__m128i*)&A[i][j+4], result);
                A_plus = _mm_add_epi32(A_i_k, A_k_j);
result = _mm_min_epi32(A_i_j, A_plus);
                _mm_store_si128((__m128i*)&A[i][j+8], result);
                A_plus = _mm_add_epi32(A_i_k, A_k_j);
result = _mm_min_epi32(A_i_j, A_plus);
                mm store si128(( m128i*)&A[i][j+12], result);
154
                // if(j == J)
                     _mm_prefetch((const char*)&A[i+1][k], _MM_HINT_T0);
             }
156
          }
          // if (k + 1 < K + B) {
158
               _mm_prefetch((const char*)&A[i][k + 1], _MM_HINT_T0);
160
          // }
161
      }
162 }
```

## Αποτελέσματα

## Total Times for Floyd-Warshall Tiled



# Παραθέτουμε αναλυτικά και τους βέλτιστους χρόνους:

Number of threads: 1

FW\_TILED,4096,32,33.8411

Number of threads: 2

FW\_TILED,4096,32,17.0405

Number of threads: 4

FW\_TILED,4096,32,8.7231

Number of threads: 8

FW\_TILED,4096,32,4.5795

Number of threads: 16

FW\_TILED,4096,32,2.9022

Number of threads: 32

FW\_TILED,4096,32,2.3016

Number of threads: 64

FW\_TILED,4096,32,1.3925

# Παράρτημα

Για την δημιουργία των γραφικών παραστάσεων χρημιοποίηθηκαν οι εξής κώδικες σε Python :

```
results.py
import numpy as np
   import matplotlib.pyplot as plt
   #import pandas
   import re
   regex total = r"\setminus(total\s^*=\s^*([\d.]+)s\setminus)"
   regex\_loop = r"\(per\s+loop\s*=\s*([\d.]+)s\)"
   total_times = []
10
   loop_times = []
   with open("results.txt", 'r') as file:
       for line in file:
14
           match_total = re.search(regex_total, line)
            match_loop = re.search(regex_loop, line)
           if (match total is not None and match loop is not None):
16
                total_times.append(float(match_total.group(1)))
                loop times.append(float(match loop.group(1)))
   seq_totals = total_times[0:2]
   seq loop = loop times[0:2]
   total_times = total_times[2::]
   loop_times = loop_times[2::]
   print("Sequential Times: ", seq_totals, seq_loop)
   print("Total Times:", total_times)
print("Loop Times:", loop_times)
   threads = [1,2,4,8,16,32,64]
   nthreads = len(threads)
   titles = ["Shared Clusters (naive)",
              "Shared Clusters with GOMP_CPU AFFINITY set",
              "Copied Clusters & Reduction",
36
              "Copied Clusters & Reduction",
              "Copied Clusters & Reduction with First-Touch Policy",
              "Copied Clusters & Reduction with First-Touch Policy & NUMA-aware initialization",
              "Copied Clusters & Reduction with First-Touch Policy & NUMA-aware initialization",
              "Shared Clusters with GOMP CPU AFFINITY[0-7][32-40]"]
   "{Size, Coords, Clusters, Loops} = {256, 16, 32, 10}"]
   for i in range(0,8):
47
      x_axis = threads
48
       y_axis = total_times[i*nthreads:i*nthreads+nthreads]
       if (i==3 \text{ or } i==4 \text{ or } i==5) : seq time = seq totals[1]
       else: seq_time = seq_totals[0]
50
       print(f"Times for version{i}: ", y_axis)
       plt.figure(figsize=(8,6))
       plt.gca().set_facecolor("#e6e6fa")
54
       plt.xscale('log')
       widths = 0.6*np.diff(threads, prepend=threads[0] / 2) * 0.8
       plt.bar(x_axis, y_axis, width=widths, color="#4b0082", align="center")
56
       plt.xticks(x_axis, [str(t) for t in threads])
       plt.plot(x axis, [seq time/t for t in threads], color ='g', linestyle='--')
       plt.suptitle(titles[i], size = 12)
       plt.title(subtitles[int(i/3)], fontstyle = 'oblique', size = 10)
plt.xlabel("Number of threads")
60
61
       plt.ylabel("Time(secs)")
62
63
       plt.grid('y')
       plt.savefig(f"fig{i}.png")
64
65
       plt.clf()
```

```
plots.pv
# import seaborn as sns
import numpy as np
   import matplotlib.pyplot as plt
   #import pandas
   total_times = []
   loop times = []
   with open("sandman.out", 'r') as file:
        for line in file:
            if (line.startswith("omp_num_threads")):
                 t = float(line.split(',')[-1])
                 if (t is not None):
14
                     total_times.append(t)
print("Total Times:", total_times)
print("Loop Times:", loop_times)
threads = [1,2,4,8,16,32,64]
22 GridSize = [1024, 2048, 4096]
23 BSizes = [256, 128, 64, 32, 16]
24 nthreads = len(threads)
   for grid in range (0,len(GridSize)):
        for bsize in range(0,len(BSizes)):
    start_idx = grid*(nthreads*len(BSizes)) + nthreads*bsize
28
29
             end idx = start idx + nthreads
            x_{axis} = threads
30
            y_axis = total_times[start_idx:end_idx]
32
            print(f"Times for S={GridSize[grid]}, BS={BSizes[bsize]}: ", y_axis)
            plt.figure(figsize=(8,6))
34
             plt.gca().set_facecolor("#e6e6fa")
35
            plt.xscale('log')
36
            widths = 0.6*np.diff(threads, prepend=threads[0] / 2) * 0.8
             plt.bar(x_axis, y_axis, width=widths, color="#4b0082", align="center")
38
            plt.xticks(x axis, [str(t) for t in threads])
             plt.plot(x_axis, [y_axis[0]/t for t in threads], color ='g', linestyle='--')
39
             plt.suptitle("Total Times for Floyd-Warshall Recursive", size = 12)
40
            plt.title(f"Grid Size = {GridSize[grid]}, Block Size = {BSizes[bsize]}", fontstyle =
    'oblique', size = 10)
            plt.xlabel("Number of threads")
plt.ylabel("Time(secs)")
42
43
44
             plt.grid('y')
             plt.savefig(f"fig{GridSize[grid]}_{BSizes[bsize]}.png")
45
46
             plt.clf()
```