

Εργασία 2

Ονοματεπώνυμο: Νικόλαος Θεοδώρου
Αριθμός Ταυτότητας: 1030496

Ερώτημα:

1) Συναρτήσεις για `n_body_omp_static`. (10% Κώδικας + 5% Σχόλια) (Courier New 10):

```
void n_body_omp_static(int threads)
{
    SimulationTime++;
    omp_set_num_threads(threads);
    char* execution_type = "static";

    computeAccelerations(execution_type);
    computePositions(execution_type);
    computeVelocities(execution_type);
    resolveCollisions(execution_type);
}

void computeAccelerations(char* exec_type)
{
    int i,j;
    if (strcmp(exec_type, "static") == 0){
        #pragma omp parallel private(i, j) default(none) shared(accelerations, positions, masses,
        GravConstant, threads, bodies)
        {
            #pragma omp for schedule(static,bodies/threads)
            for (i = 0; i < bodies; i++)
            {
                accelerations[i].x = 0;
                accelerations[i].y = 0;
                accelerations[i].z = 0;
                // #pragma omp parallel for schedule(static)
                for (j = 0; j < bodies; j++)
                {
                    if (i != j)
                    {
                        // accelerations[i] =
                        addVectors(accelerations[i],scaleVector(GravConstant*masses[j]/pow(mod(subtractVectors(positions[i],positions[j])),3),subtractVectors(positions[j],positions[i])));
                        vector sij = {positions[i].x - positions[j].x, positions[i].y - positions[j].y, positions[i].z - positions[j].z};
                        vector sji = {positions[j].x - positions[i].x, positions[j].y - positions[i].y, positions[j].z - positions[i].z};
                        double mod = sqrt(sij.x * sij.x + sij.y * sij.y + sij.z * sij.z);
                        double mod3 = mod * mod * mod;
                        double s = GravConstant * masses[j] / mod3;
```

```

vector S = {s * sji.x, s * sji.y, s * sji.z};
accelerations[i].x += S.x;
accelerations[i].y += S.y;
accelerations[i].z += S.z;
}
}
}
}
}

```

Η `n_body_omp_static` δέχεται ως `argument` των αριθμό των `threads` που δόθηκαν από το `command line` και θέτει τη ρύθμιση του `openmp` για το με πόσα `threads` να τρέξει. Στη συνέχεια παραλληλοποιήσα τη `Compute Accelerations`, αφού είναι η πιο χρονοβόρα μέθοδος του προγράμματος. Η `Compute Accelerations` δέχεται ως `argument` τον τύπο παράλληλης εκτέλεσης σε αυτή τη περίπτωση είναι `static`, άρα θα εκτελέσουμε το `branch` του `static scheduling`. Το κάθε `thread` εκτελεί `bodies/threads` επαναλήψεις για να υπολογήσει τις επιταχύνσεις των σωματιδίων.

2) Συναρτήσεις για `n_body_omp_dynamic`. (10% Κώδικας + 5% Σχόλια) (Courier New 10):

```

void n_body_omp_dynamic(int threads)
{
SimulationTime++;
omp_set_num_threads(threads);
char* execution_type = "dynamic";

computeAccelerations(execution_type);
computePositions(execution_type);
computeVelocities(execution_type);
resolveCollisions(execution_type);
}

void computeAccelerations(char* exec_type)
{
int i,j;
if (strcmp(exec_type, "dynamic") == 0) {
#pragma omp parallel private(i, j) default(none) shared(accelerations, positions, masses,
GravConstant, bodies)
{
#pragma omp for schedule(dynamic,
bodies/omp_get_num_threads()*log(omp_get_num_threads()))
for (i = 0; i < bodies; i++)
{
accelerations[i].x = 0;
accelerations[i].y = 0;
accelerations[i].z = 0;
}
}
}
}

```

```
// #pragma omp parallel for schedule(static)
for (j = 0; j < bodies; j++)
{
    if (i != j)
    {
        // accelerations[i] =
        addVectors(accelerations[i],scaleVector(GravConstant*masses[j]/pow(mod(subtractVectors(positions[i],positions[j])),3),subtractVectors(positions[j],positions[i])));
        vector sij = {positions[i].x - positions[j].x, positions[i].y - positions[j].y, positions[i].z - positions[j].z};
        vector sji = {positions[j].x - positions[i].x, positions[j].y - positions[i].y, positions[j].z - positions[i].z};
        double mod = sqrt(sij.x * sij.x + sij.y * sij.y + sij.z * sij.z);
        double mod3 = mod * mod * mod;
        double s = GravConstant * masses[j] / mod3;
        vector S = {s * sji.x, s * sji.y, s * sji.z};
        accelerations[i].x += S.x;
        accelerations[i].y += S.y;
        accelerations[i].z += S.z;
    }
}
}
```

Η `n_body_omp_dynamic` δέχεται ως `argument` τον αριθμό των `threads` που δόθηκαν από το `command line` και θέτει τη ρύθμιση του `openmp` για το πόσα `threads` να τρέξει. Στη συνέχεια παραλληλοποιούμε την `Compute Accelerations`, αυτή τη φορά με `dynamic scheduling`. Η `Compute Accelerations` δέχεται ως `argument` τον τύπο παράλληλης εκτέλεσης, σε αυτήν τη περίπτωση είναι `dynamic`. Εκτελούμε το `branch` του `dynamic scheduling`, το οποίο χρησιμοποιεί μια δυναμική ουρά για να διανείμει τις επαναλήψεις στα `threads`. Αντί για να διανέμονται ισόποσα στα `threads`, κάθε `thread` αναλαμβάνει ένα μικρότερο αριθμό επαναλήψεων. Αυτό μπορεί να είναι χρήσιμο όταν υπάρχει μεγάλος αριθμός επαναλήψεων και το σύστημα μπορεί να διαχειριστεί καλύτερα την κατανομή τους στα `threads`. Η κατανομή γίνεται με τύπο `bodies/threads*log(threads)` που είναι `rule of thumb` για `dynamic scheduling workload distribution`.

3) Συναρτήσεις για `n_body_omp_guided`. (10% Κώδικας + 5% Σχόλια) (Courier New 10):

```
void n_body_omp_guided(int threads)
{
    SimulationTime++;
    omp_set_num_threads(threads);
    char* execution_type = "guided";

    computeAccelerations(execution_type);
    computePositions(execution_type);
    computeVelocities(execution_type);
    resolveCollisions(execution_type);
}
```

```

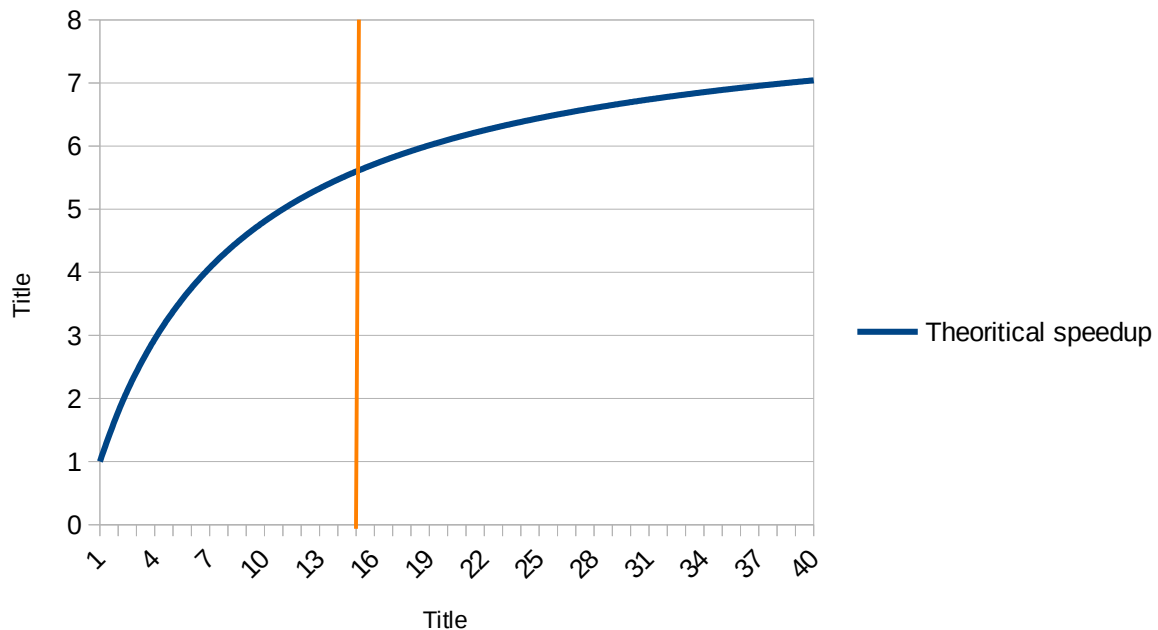
void computeAccelerations(char* exec_type)
{
    int i,j;
    if (strcmp(exec_type, "guided") == 0){
        #pragma omp parallel private(i, j) default(none) shared(accelerations, positions, masses,
        GravConstant, bodies)
        {
            #pragma omp for schedule(guided)
            for (i = 0; i < bodies; i++)
            {
                accelerations[i].x = 0;
                accelerations[i].y = 0;
                accelerations[i].z = 0;
                // #pragma omp parallel for schedule(static)
                for (j = 0; j < bodies; j++)
                {
                    if (i != j)
                    {
                        // accelerations[i] =
                        addVectors(accelerations[i],scaleVector(GravConstant*masses[j]/pow(mod(subtractVectors(positions[i],positions[j])),3),subtractVectors(positions[j],positions[i])));
                        vector sij = {positions[i].x - positions[j].x, positions[i].y - positions[j].y, positions[i].z - positions[j].z};
                        vector sji = {positions[j].x - positions[i].x, positions[j].y - positions[i].y, positions[j].z - positions[i].z};
                        double mod = sqrt(sij.x * sij.x + sij.y * sij.y + sij.z * sij.z);
                        double mod3 = mod * mod * mod;
                        double s = GravConstant * masses[j] / mod3;
                        vector S = {s * sji.x, s * sji.y, s * sji.z};
                        accelerations[i].x += S.x;
                        accelerations[i].y += S.y;
                        accelerations[i].z += S.z;
                    }
                }
            }
        }
    }
}

```

Η `n_body_omp_guided` δέχεται ως argument τον αριθμό των threads που δόθηκαν από το command line και θέτει τη ρύθμιση του openmp για το πόσα threads να τρέξει. Στη συνέχεια παραλληλοποιούμε την Compute Accelerations, αυτή τη φορά με guided scheduling. Η Compute Accelerations δέχεται ως argument τον τύπο παράλληλης εκτέλεσης, σε αυτήν τη περίπτωση είναι guided. Εκτελούμε το branch του guided scheduling, το οποίο χρησιμοποιεί μια δυναμική ουρά για να διανείμει τις επαναλήψεις στα threads. Αντί για να διανέμονται ισόποσα στα threads, κάθε thread αναλαμβάνει ένα μικρότερο αριθμό επαναλήψεων. Επίσης όσο προχωρά η εκτέλεση το guided scheduling εξυπηρετά μικρότερα chunk sizes.

4) Ο ιδανικός αριθμός threads. (5%)

Σύμφωνα με την προηγούμενη εργασία η συνάρτηση Compute Accelerations απασχολούσε το πρόγραμμα για 88% του χρόνου. Επίσης, σύμφωνα με το νόμο του Amdahl η θεωρητική μέγιστη επιτάχυνση που μπορεί να επιτευχθεί με την παραλληλοποίηση της συνάρτησης εξαρτάται από το ποσοστό της συνάρτησης που μπορεί να παραλληλοποιηθεί και τον αριθμό των επεξεργαστών που χρησιμοποιούνται. Για το συγκεκριμένο ποσοστό παραλληλοποίησης, αν χρησιμοποιηθούν 40 επεξεργαστές, η μέγιστη θεωρητική επιτάχυνση που μπορεί να επιτευχθεί βάσει του νόμου του Amdahl είναι $1 / ((1 - 0.88) + (0.88 / 40)) = 7.04$.



Μπορούμε να πούμε ότι θεωρητικά μετά τα 15 threads η γραμμή του γραφήματος να αρχίζει να ευθυγραμμίζεται.

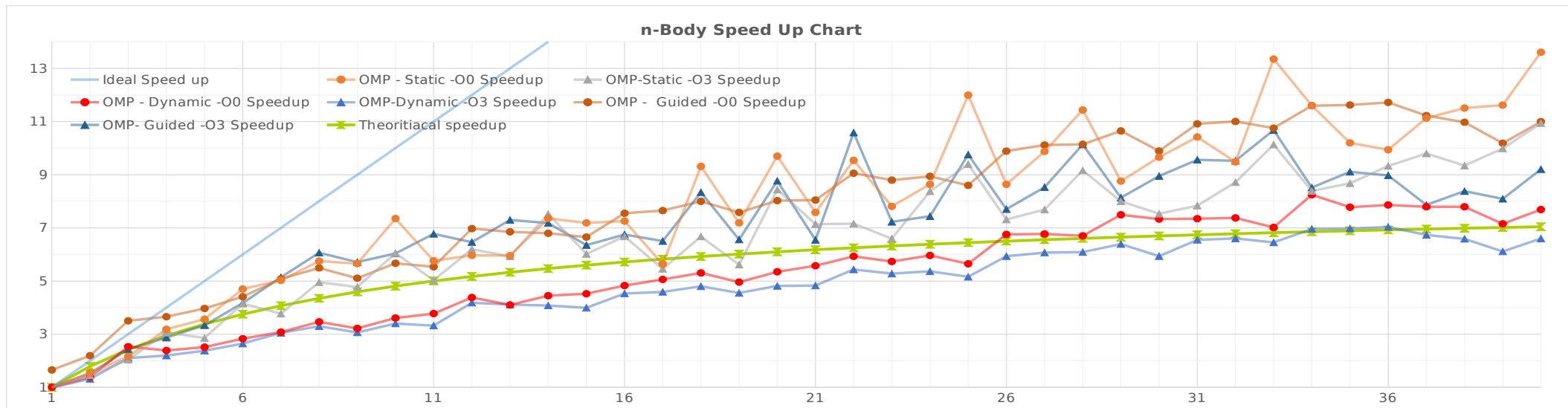
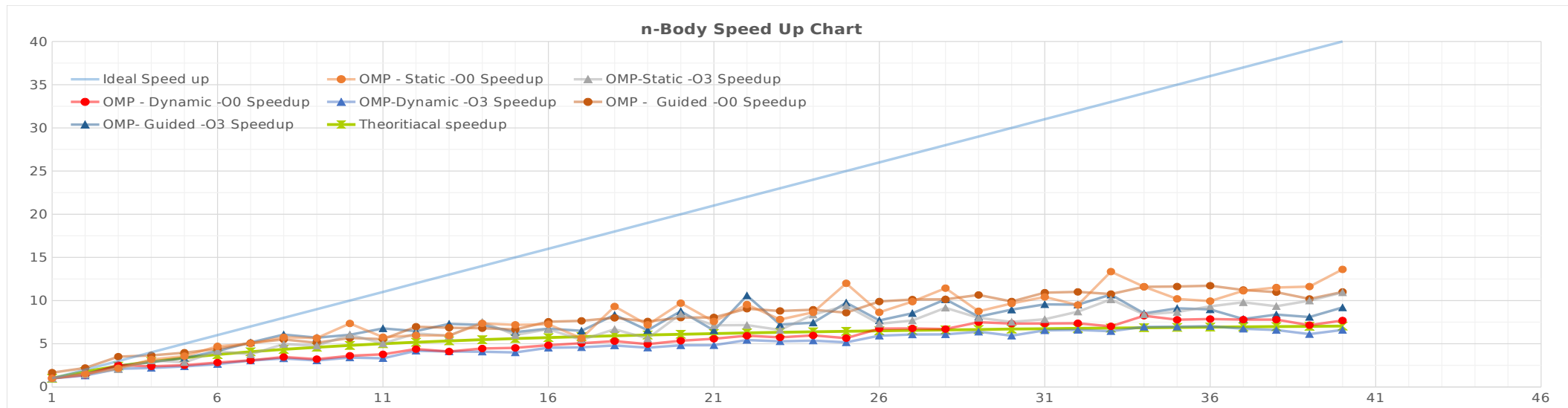
Μετά από πιάσιμο μετρήσεων ο ιδανικός αριθμός threads που επέλεξα για μέγιστο speedup και λιγότερους πόρους για κάθε περίπτωση έχει ως εξής.

Schedule	Threads	Speedup
Static O0	10	7.35
Static O3	14	7.52
Dynamic O0	14	4.45
Dynamic O3	13	4.48
Guided O0	12	6.97
Guided O3	13	7.30

5) Αναμενόμενη επιτάχυνση (Speedup) των πιο πάνω 3 μεθόδων, η καταμετρημένη, efficiency (10%)

Number of Threads	Ideal Speed up	Theoretical speedup	QMP - Static -00 Speedup	QMP - Static -00 Efficiency	QMP-Static -03 Speedup	QMP - Static -03 Efficiency	QMP - Dynamic -00 Speedup	QMP - Dynamic-00 Efficiency	QMP-Dynamic -03 Speedup	QMP - Dynamic-03 Efficiency	QMP - Guided -00 Speedup	QMP-Guided -00 Efficiency	QMP- Guided -03 Speedup	QMP - Guided-03 Efficiency	
1	1	1	0.994905709676813	0.994905709676813	0.991492785340779	0.991492785340779	1.00052114645216	1.00052114645216	0.991528832109174	0.991528832109174	1.65254805351529	1.65254805351529	0.99162387706343	0.99162387706343	
2	2	2	1.78571428571429	1.54340458846467	0.771702294232336	1.44600830912525	0.723004154562623	1.38674953881911	0.693374769409553	1.31317175826821	0.765088579134107	2.18862859711369	1.09431429855685	1.52727668430777	0.763638342153886
3	3	3	2.41935483870968	2.15609886252309	0.718699620841031	2.03682753926622	0.678942513088739	2.52797280912446	0.842657603041488	2.101338815492482	0.6044627183094	3.5022313591547	1.16741045305157	2.4332356457655	0.811078521525517
4	4	4	2.94117647058824	3.18293057988619	0.795732644971547	3.05909209970346	0.764773024925865	2.38575299881696	0.596438249704241	2.19355970869527	0.548389927173818	3.65593284782545	0.913983211956363	2.86776039861869	0.716940099654674
5	5	5	3.37837837837838	3.56350772100764	0.712701544201527	2.853180672313636	0.570636134463272	2.51023233455372	0.502046466910745	2.37861152516571	0.475722305033142	3.96435254194285	0.79287050838857	3.33468110027803	0.666936220055606
6	6	6	3.75	4.70017302511949	0.783362170853248	4.14697931434881	0.691163219058135	2.82798831758026	0.471331386263377	2.64527375001171	0.440878958335285	4.40878958335285	0.734798263892142	4.17019612953672	0.69503268825612
7	7	7	4.06976744186047	5.02542235534008	0.717917479334297	3.76967298086891	0.538524711552701	3.07706272823151	0.439580389747359	3.04810287347198	0.435443267638854	5.08017145578663	0.72573877939809	5.13893870209679	0.734134100299542
8	8	8	4.34782608695652	5.75005516459174	0.718756895573967	4.95303898999082	0.619129874873852	3.46147722001842	0.432684652502302	3.29565303364862	0.411956629206077	5.49275505608103	0.686594382010129	6.06338511211578	0.757923139014472
9	9	9	4.59183673469388	5.65574871508459	0.628416523898288	4.77287100122901	0.530319000136557	3.21655884493372	0.357395427214858	3.0628320859737	0.3403146762193	5.10472014328949	0.567191127032166	5.71045834755991	0.634495371951101
10	10	10	4.80769230769231	7.34933405846763	0.734933405846763	6.04784602184028	0.604784602184028	3.60686603017504	0.360686603017504	3.4004135753011	0.34004135753011	5.66735595883516	0.566735595883516	6.03401676953827	0.603401676953827
11	11	5	5.76001198082492	5.23637452802265	5.02940104024778	0.457218276386162	3.77364364633978	0.343058513303616	3.32088922343773	0.301899020312521	5.53481537239622	0.503165033854201	6.77358583756094	0.615780530687359	0.615780530687359
12	12	5.17241379310345	5.96545257278784	0.49712104773232	6.19609078305679	0.516340898588066	4.37863118515863	0.364885932096552	4.18315599947362	0.348596332894868	6.97192666578937	0.580993888815781	6.46173107083	0.538477589235833	0.538477589235833
13	13	5.32786885245902	5.95259797418221	0.457892151860161	5.92855351939934	0.456042578415334	4.09849293291741	0.315268687147493	4.11045829040902	0.316189099262232	6.85076381734836	0.52698183210372	7.29884830256159	0.561449869427815	0.561449869427815
14	14	5.46875	7.35781031565006	0.52555787968929	7.52209061067375	0.537350686476697	4.44750828348418	0.317679163106013	4.07827239396554	0.291305159997539	6.7971203994257	0.485508599995898	7.1811029726459	0.512935923403279	0.512935923403279
15	15	5.59701492537313	7.18648939992814	0.479099293328542	6.01501498114669	0.401000998743112	4.51943696854246	0.301295797902831	3.99161428365908	0.266107618910605	6.65269047276513	0.443512698184342	6.35086967221574	0.423391311481049	0.423391311481049
16	16	5.71428571428571	7.25528819818545	0.453455512386591	6.6777312964398	0.417358206027487	4.82844533717034	0.301777833573146	4.52946843856956	0.283091777410597	7.54911406428629	0.471819629017662	6.74935564745303	0.421834727965815	0.421834727965815
17	17	5.82191780821918	5.63148676882184	0.331263927577755	5.45397526622217	0.320822074483657	5.05979731716897	0.297635136304057	4.59014763062317	0.270008684154304	7.65024605103862	0.450014473590507	6.5019681999572	0.382468717644541	0.382468717644541
18	18	5.92105263157895	9.31356683997662	0.517420379998701	6.67425863586496	0.370792146436942	5.30386857544057	0.294659365302254	4.79955364151134	0.266641868972852	7.99925606918557	0.444403114954754	8.33987782078993	0.46332654559944	0.46332654559944
19	19	6.0126582278481	7.1891565951076	0.3783766629004	5.61192815328982	0.295364639646832	4.95940417718215	0.261021272483271	4.54892223712205	0.239416959848529	7.58153706187008	0.399028266414215	6.55855974028103	0.345187345751633	0.345187345751633
20	20	6.09756097560976	9.69856849129068	0.484928424564534	8.44089614180705	0.422044807090353	5.34712892596232	0.267356446298116	4.81470410634076	0.240735205317038	8.02450684390128	0.401225342195064	8.7679720593957	0.438398602969785	0.438398602969785
21	21	6.1764705882353	7.58066778102483	0.360984180048801	7.13972288950535	0.33998680426216	5.57324674365643	0.265392702078877	4.82806068872286	0.229907651843946	8.0467678145381	0.383179419739909	6.5456271119875	0.311696529142262	0.311696529142262
22	22	6.25	9.54083537169306	0.433674335076957	7.1582922104359	0.325376918656177	5.928947493241	0.269497613329136	5.43396431470351	0.246998377941069	9.05660719117252	0.411663963235115	10.5856278049157	0.481164900223441	0.481164900223441
23	23	6.31868131868132	7.81020422707778	0.339574096829469	6.59659615638331	0.286808528538405	5.73394495412844	0.249301954527323	5.27803709800325	0.229479873826228	8.79672849667209	0.38246465377047	7.22554229200223	0.314154012695749	0.314154012695749
24	24	6.38297872340426	8.63879575187219	0.359949822994675	8.37430344986409	0.348929310411004	5.9616028067226	0.248400116946775	5.36367984195023	0.22348666008126	8.93946640325039	0.3724777668021	7.43835463595453	0.309931443164772	0.309931443164772
25	25	6.44329896907217	11.9967009072505	0.47986803629002	9.39709786294333	0.375883914517733	5.64707742566681	0.225883097026673	5.15943736335553	0.206377494534221	8.59906227225921	0.343962490890368	9.75788253948893	0.390315301579557	0.390315301579557
26	26	6.5	8.63712625535232	0.332197163667397	7.31435258836652	0.281321253398712	6.75278721292213	0.25972258511239	5.93257627068368	0.228176010410911	9.88762711780613	0.380293350848851	7.70292390153096	0.296266303905037	0.296266303905037
27	27	6.55339805825243	9.87693340971495	0.365812348507961	7.68760150036356	0.284725981494947	6.77087036153062	0.250772976352986	6.07017117882724	0.224821154771379	10.1169519647121	0.374701924618966	8.52884526542477	0.315883157978695	0.315883157978695
28	28	6.60377358490566	11.4371819927288	0.4084707854546	9.1634181076778	0.327264932417064	6.69835547000267	0.239226981071524	6.08630378770972	0.217367992418204	10.1438396461829	0.362279987363674	10.138624568844	0.362093734601587	0.362093734601587
29	29	6.65137614678899	8.76046053741045	0.302084846117602	7.99714768399271	0.275763713241128	7.49265017846556	0.258367247533295	6.38930005217928	0.220320691454458	10.6488334202988	0.367201152424097	8.13613103239028	0.280556242496216	0.280556242496216
30	30	6.69642857142857	9.65959584250995	0.321986528083665	7.53085296323375	0.251028432107792	7.3318755120856	0.244395850402856	5.93528315628648	0.197842717876155	9.89213859380777	0.329737953126926	8.94933001213753	0.298311000404584	0.298311000404584
31	31	6.73913043478261	10.420615102858	0.336148874285741	7.83475202193731	0.252733936191526	7.34545394446286	0.236950127240737	6.54862765321742	0.211246053329594	10.914379422029	0.352076755549324	9.56363904453337	0.308504485301721	0.308504485301721
32	32	6.77966101694915	9.48360580918274	0.296362681536961	8.71534063364158	0.272354394801299	7.37395151626878	0.230435984883399	6.6022579722265	0.206320561632078	11.0037632870442	0.34386760272013	9.52386621348937	0.297620819171543	0.297620819171543
33	33	6.81818181818182	13.353898336772	0.404663585962787	10.1330811322029	0.30706306461221	7.01623908536307	0.212613305617063	6.45228935291603	0.195523919785334	10.7538155881934	0.325873199642224	10.6800523322564	0.323637949462316	0.323637949462316
34	34	6.85483870967742	11.602004826434	0.341235436071588	8.39006825670113	0.246766713432386	8.24627500296351	0.242537500087162	6.95870011481855	0.20466765043584	11.5978335246976	0.3411127507264	8.51578702726294	0.250464324331263	0.250464324331263
35	35	6.88976377952756	10.198423068833	0.291383516252371	8.67589565066506	0.247882732876145	7.77759954112163	0.222217129746332	6.97442275754146	0.199269221644042	11.6240379292358	0.332115369406736	9.10821124218923	0.260234606919692	0.260234606919692
36	36	6.92307692307692	9.93820918439602	0.276061366233223	9.32843072474133	0.259123075687259	7.86266286769006	0.218407301880279	7.03284337857796	0.195356760516054	11.7214056309633	0.325594600606091	8.97248251767859	0.249235625491072	0.249235625491072
37	37	6.95488721804511	11.1313640095173	0.3008476759329	9.79845796767734	0.264823188315604	7.79307818795346	0.210623734809553	6.73442243909557	0.182011417272853	11.2240373984926	0.303352362121422	7.86346405250173	0.21252605547302	0.21252605547302
38	38	6.988529411764706	11.5094996532763	0.302881569823061	9.34322937044153	0.245874457116882	7.7932603884161	0.20508579669516	6.58539195429738	0.173299788270984	10.9756532571623	0.288832980451639	8.38183446924652	0.220574591295961	0.220574591295961
39	39	7.01438848920863	11.6206271943012	0.297964799853878	9.98720389500952	0.25608215115409	7.15131740675353	0.18336711299368	6.1115666491808	0.156706837158482	10.1859444153013	0.261178061930803</			

5) Γραφική Παράσταση και Σχολιασμός (~200 λέξεις) για τις λύσεις πιο πάνω. (15%-25%)



Από τις πιο πάνω μετρήσεις μπορούμε να συμπεράνουμε ότι οι εκτελέσεις μας δεν είναι καθόλου κοντά στο ιδεατό speedup. Αυτό γιατί δεν είναι 100% του προγράμματος μας παραλληλισμένο. Από την άλλη παρατηρούμε πως εφαρμόζεται με σχετική ακρίβεια ο νόμος του Αμνταλ, αφού τα πραγματικά μας speedup είναι κοντά στο θεωρητικό speedup που προτείνει ο νόμος. Φαίνεται να ξεπερνάμε το θεωρητικό speedup, πιθανώς από βελτιστοποίησης που κάνει το υλικό ή το λειτουργικό σύστημα. Στο συγκεκριμένο πείραμα παρατηρούμε πως το dynamic scheduling μας δίνει τα χειρότερα speedups σε σύγκριση με τα άλλα 2 schedulings. Το στατικό scheduling φαίνεται να μας δίνει το πιο μεγάλο speedup. Αυτό γίνεται επειδή στο συγκεκριμένο πείραμα εκμεταλευόμαστε την χωρική τοπικότητα του πινάκων positions και accelerations, σε αντίθεση με το dynamic schedule που φαίνεται να χάνει αυτό το πλεονέκτημα εκμετάλλευσης της τοπικής χωρικότητας. Το guided scheduling, είναι ενδιάμεσα του static και του dynamic, αφού ξεκινά να επεξεργάζεται μεγάλα chunks και σταδιακά τα μικραίνει. Όσο αφορά τις βελτιστοποιήσεις μεταξύ O0 και O3, μπορούμε να πούμε πως οι εκτελέσεις με O3 μας δίνουν λιγότερο speedup, πιθανότατα επειδή γίνονται καλύτερες βελτιστοποιήσεις από τον compiler στο σειριακό κομμάτι του προγράμματος, απ' ό,τι στο παραλληλισμένο.

6) **Bonus:** resolveCollisions: Κώδικας και επεξήγηση/ορθότητα λύσης (~200 λέξεις). (10% +10%)

ΚΩΔΙΚΑΣ

```
void resolveCollisions(char* exec_type)
{
    int i, j;
    double dx, dy, dz, md;
    // int velocity_swaps[bodies-1][bodies];

    # pragma omp parallel private(i,j,dx,dy,dz,md)
    shared(bodies,masses,positions,velocity_swaps,velocities,threads, exec_type) default(none)
    {
        if (strcmp(exec_type, "static") == 0){
            # pragma omp for schedule(static, bodies/threads)
            for(i=0;i<bodies-1;i++){
                int step = 0;
                for(j=i+1;j<bodies;j++){
                    md = masses[i]+masses[j];
                    dx = fabs(positions[i].x-positions[j].x);
                    dy = fabs(positions[i].y-positions[j].y);
                    dz = fabs(positions[i].z-positions[j].z);
                    if(dx<md && dy<md && dz<md){
                        //Swap Velocities
                        // Store the swap
                        velocity_swaps[i][step++] = j;
                    }
                }
                velocity_swaps[i][step] = -1;
            }
        }
        if(strcmp(exec_type, "dynamic")==0){
```



```
# pragma omp for schedule(dynamic)
for(i=0;i<bodies-1;i++){
int step = 0;
for(j=i+1;j<bodies;j++){
md = masses[i]+masses[j];
dx = fabs(positions[i].x-positions[j].x);
dy = fabs(positions[i].y-positions[j].y);
dz = fabs(positions[i].z-positions[j].z);
if(dx<md && dy<md && dz<md){
//Swap Velocities
// Store the swap
velocity_swaps[i][step++] = j;
}
}
velocity_swaps[i][step] = -1;
}
}

if(strcmp(exec_type, "guided")==0){
# pragma omp for schedule(guided)
for(i=0;i<bodies-1;i++){
int step = 0;
for(j=i+1;j<bodies;j++){
md = masses[i]+masses[j];
dx = fabs(positions[i].x-positions[j].x);
dy = fabs(positions[i].y-positions[j].y);
dz = fabs(positions[i].z-positions[j].z);
if(dx<md && dy<md && dz<md){
//Swap Velocities
// Store the swap
velocity_swaps[i][step++] = j;
}
}
velocity_swaps[i][step] = -1;
}
}

# pragma omp barrier
# pragma omp single
{
for (i=0; i<bodies-1; i++){
j = 0;
while(velocity_swaps[i][j] != -1){
vector temp = velocities[i];
velocities[i] = velocities[velocity_swaps[i][j]];
velocities[velocity_swaps[i][j]] = temp;
j++;
}}}}}
```

ΕΠΕΞΗΓΗΣΗ ΚΑΙ ΟΡΘΟΤΗΤΑ ΛΥΣΗΣ

Αυτή η υλοποίηση χρησιμοποιεί το OpenMP για να παραλληλίσει τον κώδικα ανάλυσης σύγκρουσης.

Η υλοποίηση ξεκινά με μια δήλωση `pragma` που ορίζει μια παράλληλη περιοχή, η οποία είναι ένα μπλοκ κώδικα που μπορεί να εκτελεστεί παράλληλα από πολλαπλά νήματα. Οι όροι `private` και `shared` χρησιμοποιούνται για τον καθορισμό των μεταβλητών που είναι ιδιωτικές σε κάθε νήμα και εκείνων που μοιράζονται μεταξύ των νημάτων, αντίστοιχα.

Η παράλληλη περιοχή περιέχει τρεις προτάσεις `if`, καθεμία από τις οποίες αντιστοιχεί σε διαφορετική στρατηγική προγραμματισμού: στατική, δυναμική ή καθοδηγούμενη. Η ρήτρα `chrono` χρονοδιαγράμματος καθορίζει τη στρατηγική προγραμματισμού που θα χρησιμοποιηθεί και το σχετικό μέγεθος κομματιού.

Για κάθε i , η υλοποίηση χρησιμοποιεί έναν ένθετο βρόχο για επανάληψη σε όλα τα $j > i$. Για κάθε j , υπολογίζει την απόσταση μεταξύ του i -ου και του j -ου σώματος και καθορίζει εάν συμβαίνει σύγκρουση. Εάν συμβεί σύγκρουση, αποθηκεύει το δείκτη j στον πίνακα `velocity_swaps`, ο οποίος καταγράφει τις εναλλαγές που θα εκτελεστούν αργότερα.

Αφού όλα τα νήματα ολοκληρώσουν την εργασία τους, η υλοποίηση χρησιμοποιεί ένα `barrier` για να διασφαλίσει ότι όλα τα νήματα έχουν τελειώσει πριν συνεχιστεί. Το `single pragma` διασφαλίζει ότι το μπλοκ κώδικα εκτελείται από ένα μόνο νήμα, το οποίο επαναλαμβάνεται πάνω από τον πίνακα `velocity_swaps` και εκτελεί τις ανταλλαγές.

Η ορθότητα της παράλληλης υλοποίησης μπορεί να αποδειχθεί παρατηρώντας ότι έχει την ίδια συμπεριφορά με τη σειριακή υλοποίηση. Εφόσον κάθε νήμα εκτελεί τον ίδιο υπολογισμό με τη σειριακή υλοποίηση, τα αποτελέσματα που λαμβάνονται είναι ίδια με τη σειριακή υλοποίηση, σύμφωνα με τον πίνακα `velocity swaps`. Επίσης η χρήση του `barrier pragma` διασφαλίζει ότι όλα τα νήματα έχουν ολοκληρώσει την εργασία τους πριν εκτελεστούν οι ανταλλαγές, διασφαλίζοντας ότι οι ταχύτητες ενημερώνονται σωστά.