Παράλληλα και Διανεμημένα Συστήματα – 3η Εργασία (CUDA)

Πούλιος Ηλίας (9155) - Ραφαήλ Μπουλογεώργος (9186)

Github repository: https://github.com/rafampou/PDS_ex3

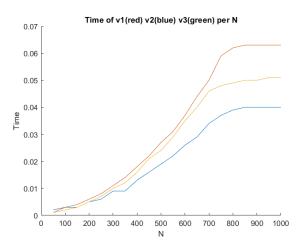
Github download zip: https://github.com/rafampou/PDS ex3/archive/master.zip

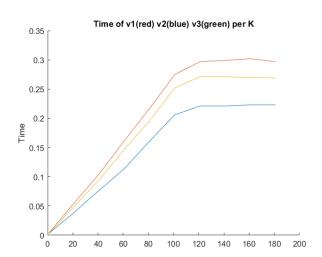
Εισαγωγή

Η Εργασία μας ζητά να υλοποιήσουμε το μοντέλο ising με nxn διαστάσεις και k επαναλήψεις. Ο αλγόριθμος θα πρέπει να αρχικά να υλοποιηθεί σειριακά και στην συνέχεια να παραλληλοποηθεί ώστε να γίνει διαχειρίσιμος από τον επεξεργαστή της κάρτας γραφικών. Για τον λόγο αυτό χρησιμοποιούμε την CUDA που μας επιτρέπει να εκτελέσουμε εντελές σε πυρήνες των καρτών γραφικών την NVidia.

Σε όλες τις υλοποιήσεις έχουμε εσωτερικά την main ώστε να διευκολύνουμε τον έλεγχο των συναρτήσεων. Ως ορίσματα η main μπορεί να πάρει 2 αριθμού Κ και Ν. Αλλιώς χρησιμοποιεί τις τιμές που έχουν γίνει define στο πάνω μέρος των αρχείων. Στους αλγορίθμους V1 V2 V3 τα αποτελέσματα ελέγχονται από την σειριακή υλοποίηση και επαληθεύονται εκτυπώνοντας τους χρόνους. Επιπλέων ως αρχικά σημεία ορίζουμε τυχαία σημεία σε έναν πίνακα G με ίση πιθανότητα να γίνουν -1 ή 1.1 .

Στατιστικά και ταχύτητα

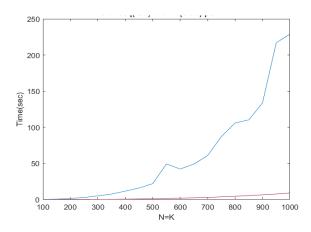




Από τα παραπάνω διαγράμματα συμπεραίνουμε ότι καθώς το Κ αυξάνεται πάνω από μια τιμή (107 για την δική μας περίπτωση) ο χρόνος δεν αυξάνεται καθώς ο πίνακας δεν έχει καμία αλλαγή, ενώ για τις υπόλοιπες τιμές η αύξηση είναι γραμμική.

Κατά την αύξηση του Ν βλέπουμε ότι για μικρές τιμές ο αλγόριθμος ν3 δεν είναι αποτελεσματικός ενώ για πολύ μεγάλες τιμές έχουμε βελτίωση σχεδόν 50% σε σχέση με τον ν1.

¹ Η ίση πιθανότητα εξαρτάται από την συνάρτηση rand. Πούλιος Ηλίας (9155) - Ραφαήλ Μπουλογεώργος (9186)



Στο αριστερό διάγραμμα βλέπουμε πως αυξάνεται ο χρόνος της σειραικής υλοποίησης σε σχέση με τον χρόνο της ν1 για αυξανόμενο N=K. Οι τιμές αυτές είναι αρκετά ακραίες για πολύ μεγάλες τιμές του K, αλλά φανερούν έντονα την επιτάνχυση του αλγορίθμου. Στην πραγματικότητα ο χρόνος θα σταματούσα ανεβαίνει μετά από έναν αριθμό K καθώς τα στοιχεία του πίνακα θα παρέμεναν ίδια σε κάθε επανάλληψη.

Εικόνα 1 Χρόνος v1(κόκκινος) sequential(μπλε) ως προς N=K

Σειριακή υλοποίηση

V_1 GPU with one thread per moment

Ορίζουμε μια συνάρτηση kernel, και δεσμεύουμε μνήμη n*n σε 2 πίνακες, έναν για ανάγνωση και έναν για εγγραφή. Χρησιμοποιούμε τον μέγιστο μέγεθος του block 32 x 32 και δημιουργούμε ένα πλέγμα N/32 x N/32. Όμως επειδή το N είναι τυχαίος παίρνουμε τον αμέσως μεγαλύτερο ακέραιο. Εκτελούμε το kernel k φορές, δηλαδή για κάθε σάρωση.

Ορίζουμε το MACRO SPINS_PER_THREAD_DIM το οποίο δείχνει τη διάσταση του block of moments που

V2 GPU with one thread computing a block of moments

θα υπολογίζει το κάθε thread. Δηλαδή αν ορίσουμε το SPINS_PER_THREAD_DIM ίσο με 3 τότε το κάθε thread θα υπολογίσει 3*3 spins. Τα spins μοιράζονται στα threads ως εξής SPINS_PER_THREAD_DIM 3): Στον πίνακα n*n των spins τότε το 'πρώτο' thread του grid (threadIdx.x + blockIdx.x * blockDim.x = 0 && threadIdx.y + blockIdx.y * blockDim.y = 0) αναλαμβάνει να υπολογίσει το πρώτο πάνω αριστερά 3*3 block of spins. Συγκεκριμένα αναλαμβάνει τα spins 0, 1, 2, n, n+1, n+2, 2n, 2n+1, 2n+2. Το 'δεύτερο' thread στη πρώτη σειρά του grid (threadIdx.x + blockIdx.x * blockDim.x = 0 && threadIdx.y + blockIdx.y * blockDim.y = 1) αναλαμβάνει τα spins 3,4,5,n+3,n+4,n+5,2n+3,2n+4,2n+5. Το 'δεύτερο' thread στη πρώτη στήλη του grid (threadIdx.x + blockIdx.x * blockIdx.x * blockDim.x = 1 && threadIdx.y + blockIdx.y * blockDim.y = 0) αναλαμβάνει τα spins 3n,3n+3,3n+2,4n,4n+1,4n+2,5n,5n+1,5n+2 κτλ. Έτσι όλο το μπλοκ αναλαμβάνει τελικά 32² · SPINS_PER_THREAD_DIM² .

Από αυτά που ακούσαμε στο μάθημα, εκ των υστέρων, καταλάβαμε ότι θα ήταν καλύτερο το κάθε thread να μην υπολογίζει διαδοχικά spins. Ωστόσο λόγω του ότι πλησιάζει η εξεταστική δε καταφέραμε να διορθώσουμε την υλοποίησή μας.

V3 GPU with multiple thread sharing common input moments

Η ίδια διαδικασία με το V2 ακολουθείται και στο V3. Δηλαδή κάθε thread αναλαμβάνει ένα block of spins. Η διαφορά είναι ότι στο V3 πριν αρχίσουμε τους υπολογισμούς περνάμε όλα τα απαραίτητα spins στη shared memory.

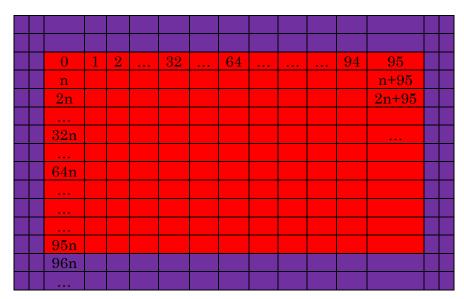
Έστω πάλι ότι το SPINS_PER_THREAD_DIM είναι ίσο με 3. Άρα στη shared memory θα πρέπει να φέρουμε $(32 \cdot SPINS_PER_THREAD_DIM + 4)^2 = 10000$. Το + 4 μπαίνει διότι για τους υπολογισμούς των spins που βρίσκονται στα όρια χρειαζόμαστε επιπλέον spins. Η διαδικασία της μεταφοράς των spins από την global στη shared memory πρέπει να μοιραστεί μεταξύ των threads. Ωστόσο δεν μπορεί να μοιραστεί ισάξια διότι έχουμε 32*32 = 1024 threads και πρέπει να μετακινήσουμε 10000 spins. Η

Πούλιος Ηλίας (9155) - Ραφαήλ Μπουλογεώργος (9186)

διαδικασία γίνεται ως εξής: το 'πρώτο' thread του block (threadIdx.x = 0 && threadIdx.y = 0) φέρνει τα spins που είναι ζωγραφισμένα με κόκκινο, το 'δεύτερο' thread στη πρώτη σειρά του block (threadIdx.x = 0 && threadIdx.y = 1) φέρνει τα spins που είναι ζωγραφισμένα με πράσινο, , το 'δεύτερο' thread στη πρώτη στήλη του block (threadIdx.x = 1 && threadIdx.y = 0) φέρνει τα spins που είναι ζωγραφισμένα με μπλέ κτλ.

0	1	2		32	33	34	 64	65	66	 96	97	98	99
100	101	102		132	133	134	164	165					
3200													
3300													
3400													
6400													
6500													
6600													
9600													
9700			_						_				
9800													
9900													

Οι δείκτες (0, 1, 2 κτλ.) μέσα στα κελιά δεν αντιστοιχούν στους δείκτες της global memory. Δε σημαίνει, δηλαδή, ότι το 'πρώτο' thread του block (threadIdx.x = 0 && threadIdx.y = 0) που φέρνει τα κόκκινα θα φέρει από την global memory τα στοιχεία με δείκτες 0, 32, 64 κτλ. Παρακάτω βλέπουμε ποια στοιχεία της global memory θα έχει η shared memory του πρώτου block (blockIdx.x = 0 && blockIdx.y = 0):



Δηλαδή το στοιχείο [2, 2]* της shared memory (του πρώτου block!) θα έχει το 0 της global memory *η shared είναι μονοδιάστατη. Χάριν ευκολίας χρησιμοποιούμε διοδιάστατο δείκτη.