

Επιστημονικός Υπολογισμός

1η Εργαστηριακή Άσκηση

Κανελλόπουλος Χαράλαμπος, Α.Μ:4994

15 Οκτωβρίου, 2014

1 Εισαγωγικά

1.1

Σύστημα : Windows 7 x64
Επεξεργαστής : Intel Core i7 950 @ 3.07 GHz
Physical Memory: 6GBytes DDR3-SDRAM 3x 2048Mb
Virtual Memory:
Cache L1: 4x 32KBytes
Cache L2: 4x 256KBytes
Cache L3: 4x 8MBytes
Write Mode: Write back

1.2

Έκδοση: Matlab R2014a

1.3

Η εντολή `tic toc` καλέστηκε 31 φορές χωρίς να μετρηθεί η 1η και το αποτέλεσμα ήταν $2.4195e-07$

1.4

Τρέξαμε την συνάρτηση `bench` 6 φορές. Ο μικρότερος χρόνος φένεται από κάτω:

This machine (run 1)

0.0858

2 Χρονομέτρηση Συναρτήσεων

2.1

- **Παραγοντοποίηση LU:** Όπου LU προέρχεται από το "Lower, Upper". Η εντολή `[L,U]=lu(A)` εκφράζει το μητρώο A ως γινόμενο 2 τριγωνικών μητρώων, το ένα κάτω τριγωνικό και το άλλο άνω τριγωνικό. Με την παραγοντοποίηση αυτή, ένα γενικό σύστημα εξισώσεων $Ax=b$ μετατρέπεται σε ζεύγος τριγωνικών συστημάτων $Ly=Pb$, $Ux=y$. Τέλος η παραγοντοποίηση LU είναι η απαλοιφή του Gauss εκφρασμένη σε μητρώα.
- **Παραγοντοποίηση QR:** Αναφέρεται και ως διαχωρισμός QR. Για κάθε πείνακα $m \times n$ η εντολή `qr(A)` εκφράζει τον διαχωρισμό ενός μητρώου A σε ένα ορθογώνιο μητρώο Q τύπου $m \times n$ και σε ένα άνω τριγωνικό R τύπου $m \times n$ ($A=QR$).
- **Εντολή `svd`:** Η εντολή `s=svd(n)` μας επιστρέφει ένα διάνυσμα από ιδιόμορφες τιμές.
- **Εντολή `det`:** Η εντολή `d=det(n)` μας επιστρέφει την ορίζουσα του τετραγωνικού πίνακα n . Αν το n περιέχει μόνο ακέραιες καταχωρήσεις, τότε το αποτέλεσμα d θα είναι επίσης ένας ακέραιος.

- **Εντολή rank:** Η εντολή $k = \text{rank}(A)$ μας επιστρέφει τον αριθμό των ιδιόμορφων τιμών του A που είναι μεγαλύτερες από το αρχικό. Η εντολή $\text{rank}(A, \text{tol})$ μας επιστρέφει τον αριθμό των ιδιόμορφων τιμών του A που είναι μεγαλύτερες από το tol

2.2

α)

```

1 n=2.^[7:10]; %diastaseis n
2 time = zeros(2,4); %preallocation twm dianusmatwn gia pio grhgorh ektelesh.
3 for i = [1:4] %apo 1:4 giati to n pernei 4 times(128,256,512,1024).
4     A= randn(n(i),n(i)) %Paragwgh tyxaiau pinaka A nxn.
5     b= randn(n(i),1); %Paragwgh tyxaiau pinaka b nx1.
6
7     [L,U] = lu(A); %prwth ektelesh ths prakshs lu.
8     mtimes(A,b); %prwth ektelesh tis prakshs A*b mesw ths mtimes.
9
10
11     tic; %Xrhsh ths tic/toc gia thn xronometrsh ths lu(A).
12     [L,U] = lu(A); %Deuterh ekelesh afou exoun metafer8ei ta dedomena stin mnhmh.
13     time(1,i) = toc;
14
15     tic; %Xrhsh ths tic/toc gia thn xronometrsh ths mtimes(A,b).
16     mtimes(A,b); %Deuterh ekelesh afou exoun metafer8ei ta dedomena stin mnhmh.
17     time(2,i) = toc;
18 end
19
20 figure
21 plot(n, time(1,:), '-*r', n, time(2,:), '-b*')
22 legend('LU', 'Mtimes', 'Location', 'Northwest')
23 title('Xronometrsh a')
24 xlabel('n = 2. ^ [7:10]')
25 ylabel('time')
```

β)

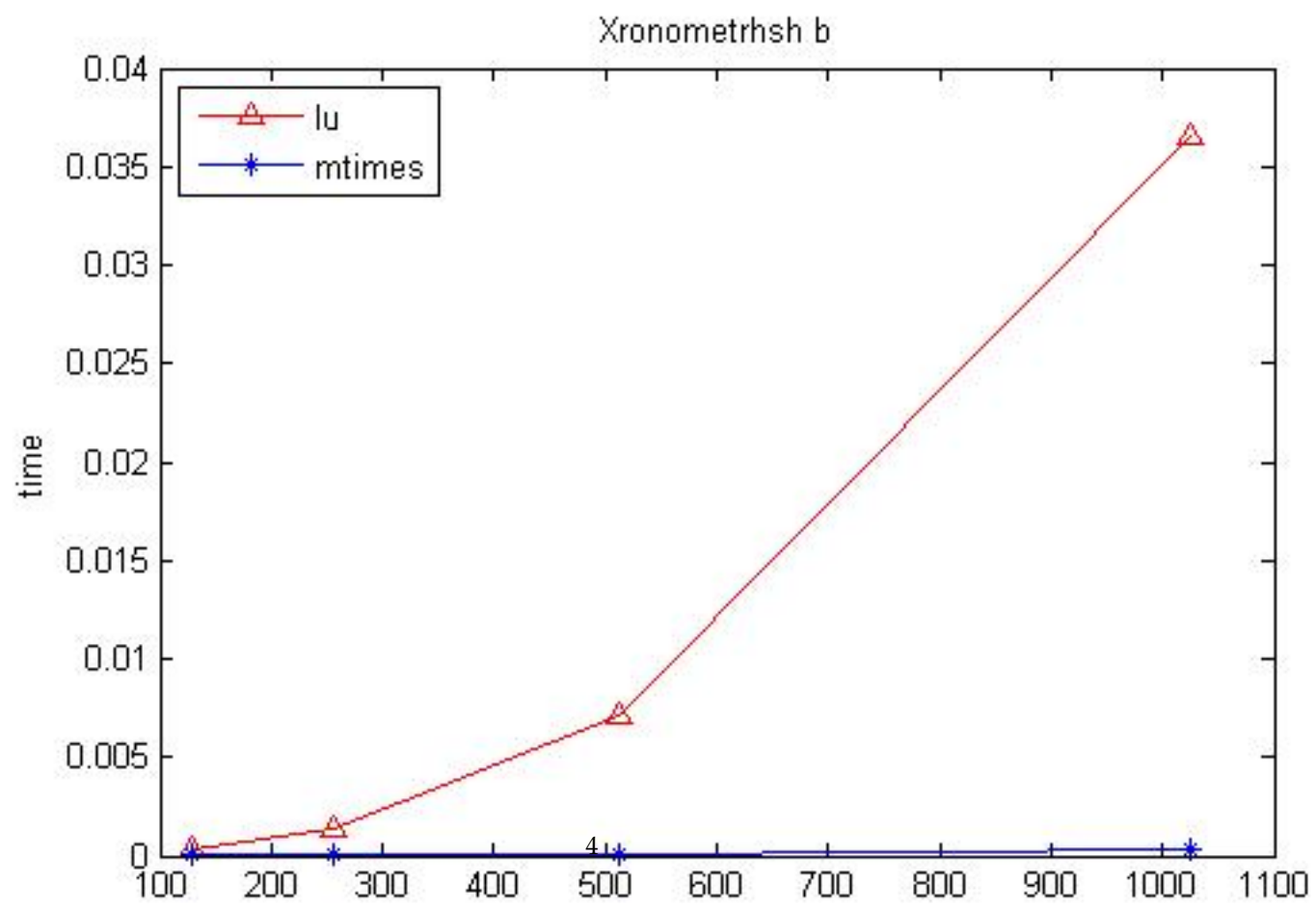
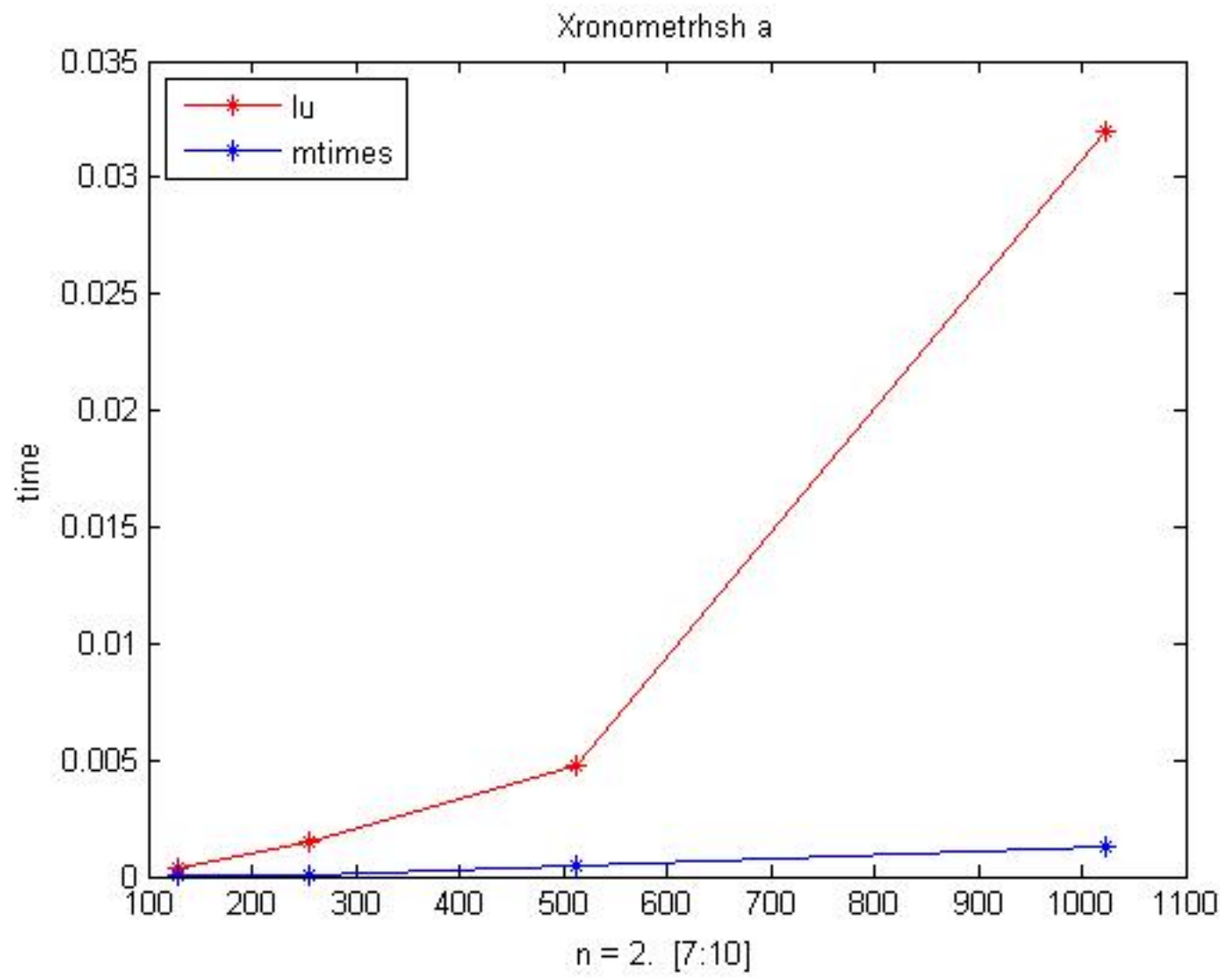
```

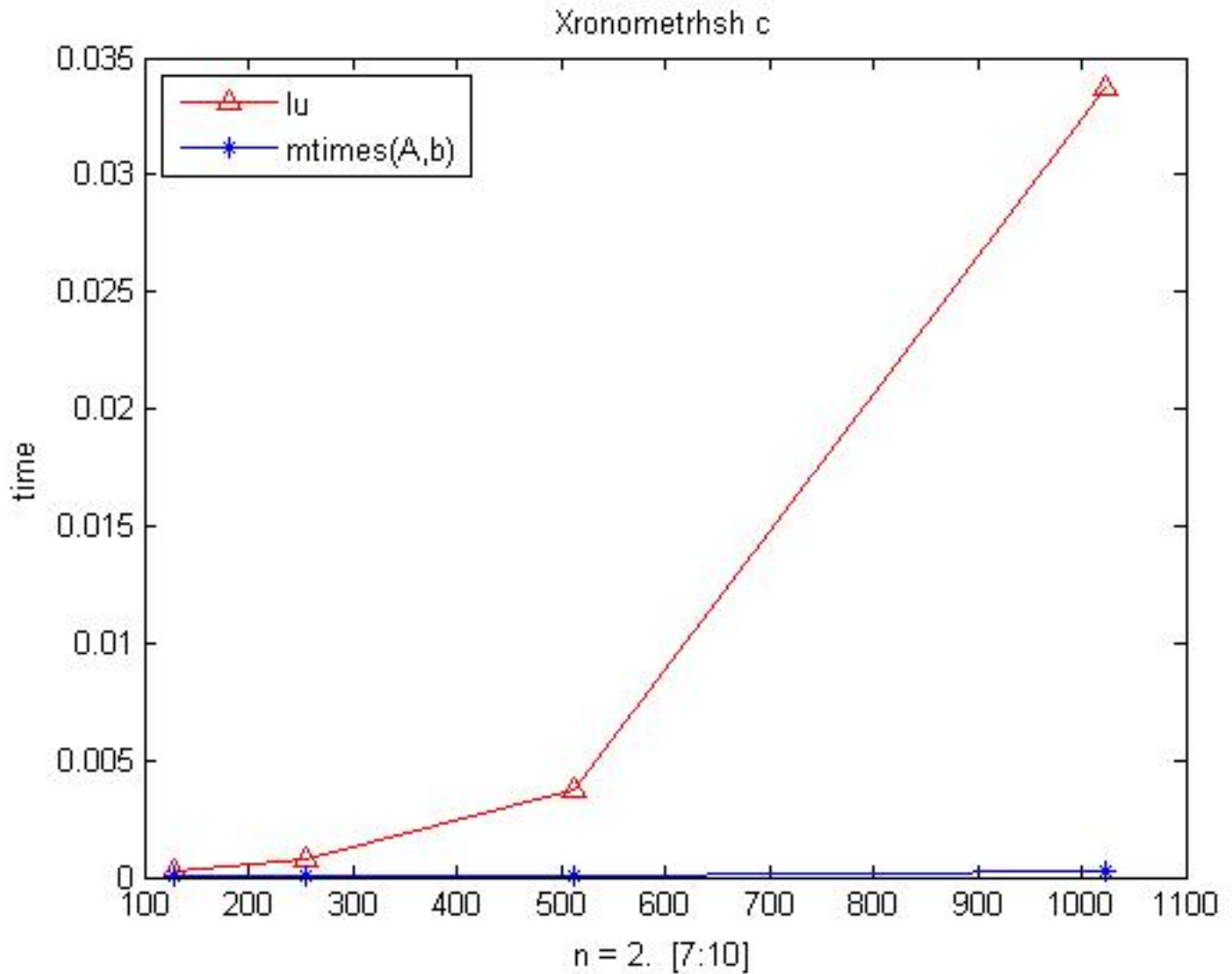
1 n=2.^[7:10]; %diastaseis n
2 accurate_time = zeros(2,4) %preallocation twm dianusmatwn gia pio grhgorh ektelesh
3 for i = [1:4] %apo 1:4 giati to n pernei 4 times(128,256,512,1024).
4     A= randn(n(i),n(i)) %Paragwgh tyxaiau pinaka A nxn.
5     b= randn(n(i),1); %Paragwgh tyxaiau pinaka b nx1.
6
7     [L,U] = lu(A); %prwth ektelesh ths prakshs lu.
8     time = zeros(10,1); %preallocation twm dianusmatwn gia pio grhgorh ektelesh.
9     for j=[1:10]
10         tic;
11         [L,U] = lu(A); %Deuterh ekelesh afou exoun metafer8ei ta dedomena stin mnhmh.
12         time(j)=toc;
13     end
14     accurate_time(1,i) = sum(time)./10; %Mesos oros 10 xronwn kai eksagwgh sthn o8onh.
15
16     %%%%%%%%%%%%%%%%%%%%%%%%%%%%%%%%%%%%%%%%%%%%%%%%%%%%%%%%%%%%%%%%%%%%%%%%%%
17     mtimes(A,b); %prwth ektelesh ths prakshs A*b mesw ths mtimes.
18     for j=[1:10]
19         tic;
20         mtimes(A,b); %Deuterh ekelesh afou exoun metafer8ei ta dedomena stin mnhmh.
21         time(j)=toc;
22     end
23     accurate_time(2,i) = sum(time)./10; %Mesos oros 10 xronwn kai eksagwgh sthn o8onh.
24
25 end
26
27 figure
28 plot(n, accurate_time(1,:), '-r^', n, accurate_time(2,:), '-b*')
29 legend('lu', 'mtimes', 'Location', 'Northwest')
30 title('Xronometrsh b')
31 xlabel('n = 2. ^ [7:10]')
32 ylabel('time')
```

```

1  n=2.^[7:10]; %diastaseis n.
2  mat_time_timeit = zeros(2,4);%preallocation twm dianusmatwn gia pio grghorh ektelesh.
3  for i = [1:4] %apo 1:4 giati to n pernei 4 times(128,256,512,1024).
4      A= randn(n(i),n(i)) %Paragwgh tyxaiou pinaka A nxn.
5      b= randn(n(i),1); %Paragwgh tyxaiou pinaka b nx1.
6
7      f = @ () lu(A); %Klhsh ths timit gia thn xronometrsh ths entolhs lu.
8      mat_time_timeit(1,i) = timeit(f) %Apothikeush ston pinaka mat_time_timeit ta ...
          apotelesmata ths timeit.
9
10
11     f = @ () mtimes(A,b); %Klhsh ths timit gia thn xronometrsh ths entolhs ...
12     mat_time_timeit(2,i) = timeit(f) %Apothikeush ston pinaka mat_time_timeit ta ...
          mtimes(A,b).
          apotelesmata ths timeit.
13 end
14
15 figure
16 plot(n, mat_time_timeit(1,:), '-r', n, mat_time_timeit(2,:), '-b*')
17 legend('LU', 'mtimes(A,b)', 'Location', 'Northwest')
18 title('Xronometrsh c')
19 xlabel('n = 2. ^ [7:10]')
20 ylabel('time')

```





Στο πρώτο διάγραμμα (xronometrshsh a) έχουμε 1 γραφική παράσταση για την lu και την mtimes. Αρχικά εκτελούμε την συνάρτηση μία φορά για να μεταφερθούν τα δεδομένα και έπειτα πέρνουμε μία μέτρηση. Έπειτα όμως επειδή θέλουμε οι μετρήσεις μας να έχουν μεγαλύτερη ακρίβεια χρησιμοποιούμε επαναλήψεις και βγάζουμε τον μέσο όρο από τα αποτελέσματα των χρονομετρήσεων. Στο δεύτερο διάγραμμα (xronometrshsh b) εκτελούμε τις δύο συναρτήσεις πρώτα μια φορά έξω από τις επαναλήψεις και έπειτα πέρνουμε τον μέσο όρο των αποτελεσμάτων και τα αποθηκεύουμε σε έναν πίνακα. Μεταξύ των δύο γραφισμάτων παρατηρούνται διαφορές στις lu, mtimes με πιο αισθητή την διαφορά της απεικόνισης στην mtimes. Αυτό συμβαίνει διότι στο 2ο διάγραμμα έχουμε πάρει τον μέσο όρο και έτσι επιτυγχάνεται μεγαλύτερη αξιοπιστία στις μετρήσεις. Τέλος στο τρίτο διάγραμμα (xronometrshsh c) δημιουργούμε την γραφική απεικόνιση για τις 2 συναρτήσεις, χρησιμοποιώντας για την χρονομέτρηση την timeit. Με την χρήση της timeit υπολογίζουμε την μέση τιμή πολλών επαναλαμβανόμενων μετρήσεων. Η διαφορά με την 2η χρονομέτρηση είναι ότι η timeit γνωρίζει πόσες επαναλήψεις χρειαζόμαστε για την κάθε συνάρτηση. Παρατηρείται ότι και στα 3 διαγράμματα μεγαλύτερο χρόνο εκτέλεσης κάνει η lu και ότι αυξάνεται ο χρόνος υπολογισμού όσο αυξάνεται και το μέγεθος του μητρώου.

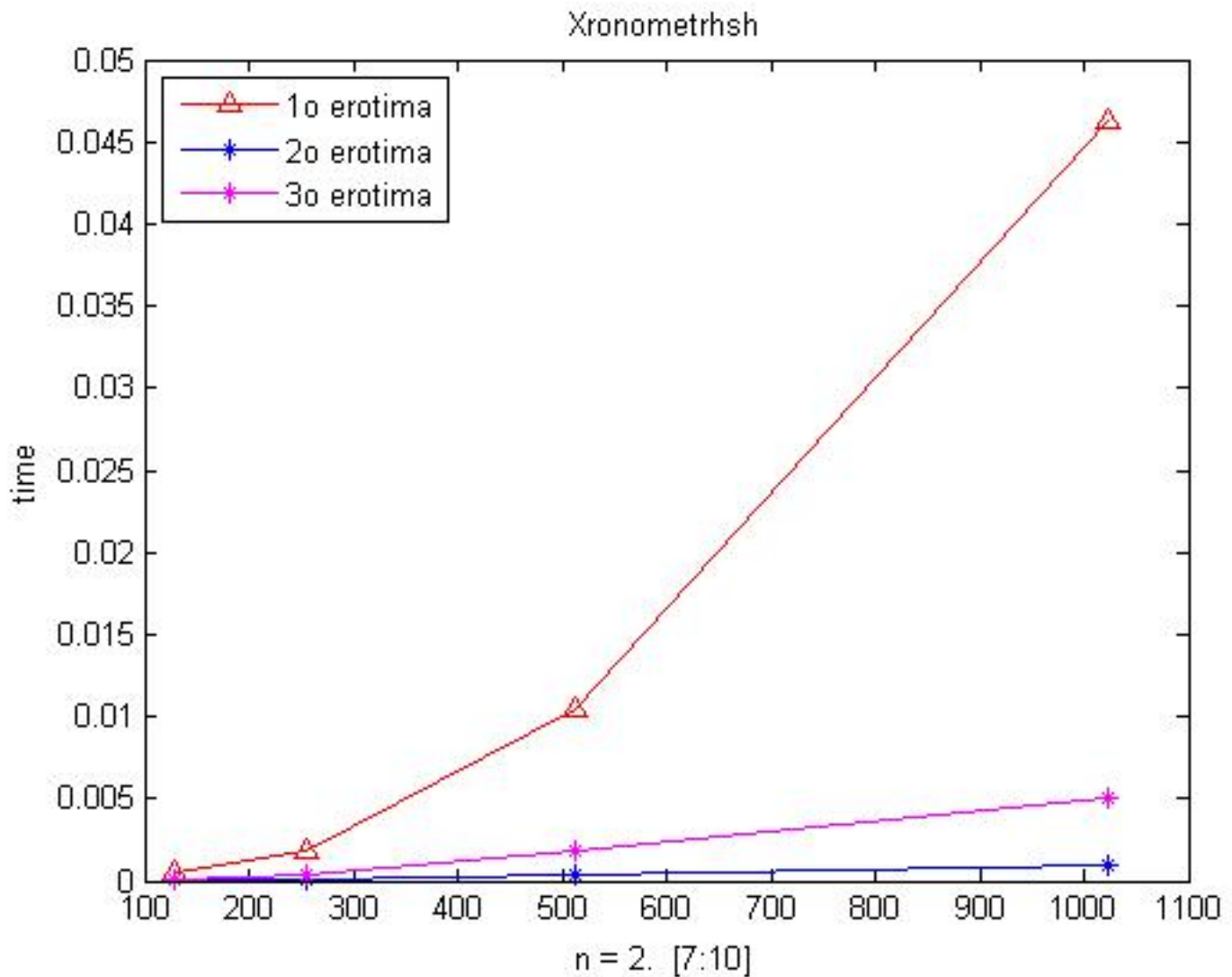
3 Αξιολόγηση Ενδογενών Συναρτήσεων

3.1

i,ii,iii)

```
1 n=2.^[7:10]; %diastaseis n
2 mat_time_timeit = zeros(3,4); %preallocation twm dianusmatwn gia pio grhgorh ektelesh.
3 for i=[1:4] %apo 1:4 giati to n pernei 4 times(128,256,512,1024).
4     A=randn(n(i),n(i)); %Paragwgh tyxaiau pinaka A nxn.
5     b=randn(n(i),1); %Paragwgh tyxaiau pinaka b nx1.
6
7     c = zeros(n(i)); %preallocation twm dianusmatwn gia pio grhgorh ektelesh.
8     s = zeros(n(i)); %preallocation twm dianusmatwn gia pio grhgorh ektelesh.
9
10    c=tril(A); %Dimiourgia katw trigonikou mitroou mesw tis tril.
11
12    s = c(:,randperm(size(c,2))); %Dhmiourgia psixologikou katw trigonikou mitroou mesw ths ...
    randperm kai ths size gia thn antimetathesh
13    %twn stulwn.
14
15
16    f = @ () mldivide(A,b);
17    mat_time_timeit(1,i) = timeit(f) %Klhsh ths timeit gia xronometrsh ths mldivide(A,b).
18
19
20    f = @ () mldivide(c,b);
21    mat_time_timeit(2,i) = timeit(f) %Klhsh ths timeit gia xronometrsh ths mldivide(c,d).
22
23
24    f = @ () mldivide(s,b);
25    mat_time_timeit(3,i) = timeit(f) %Klhsh ths timeit gia xronometrsh ths mldivide(s,d).
26
27
28 end
29
30
31
32
33 figure
34 plot(n, mat_time_timeit(1,:), '-r', n, mat_time_timeit(2,:), '-b*', n, ...
    mat_time_timeit(3,:), '-m*')
35 legend('1o erotima', '2o erotima', '3o erotima', 'Location', 'Northwest')
36 title('Xronometrsh')
37 xlabel('n = 2. ^ [7:10]')
38 ylabel('time')
```

3.2



3.3

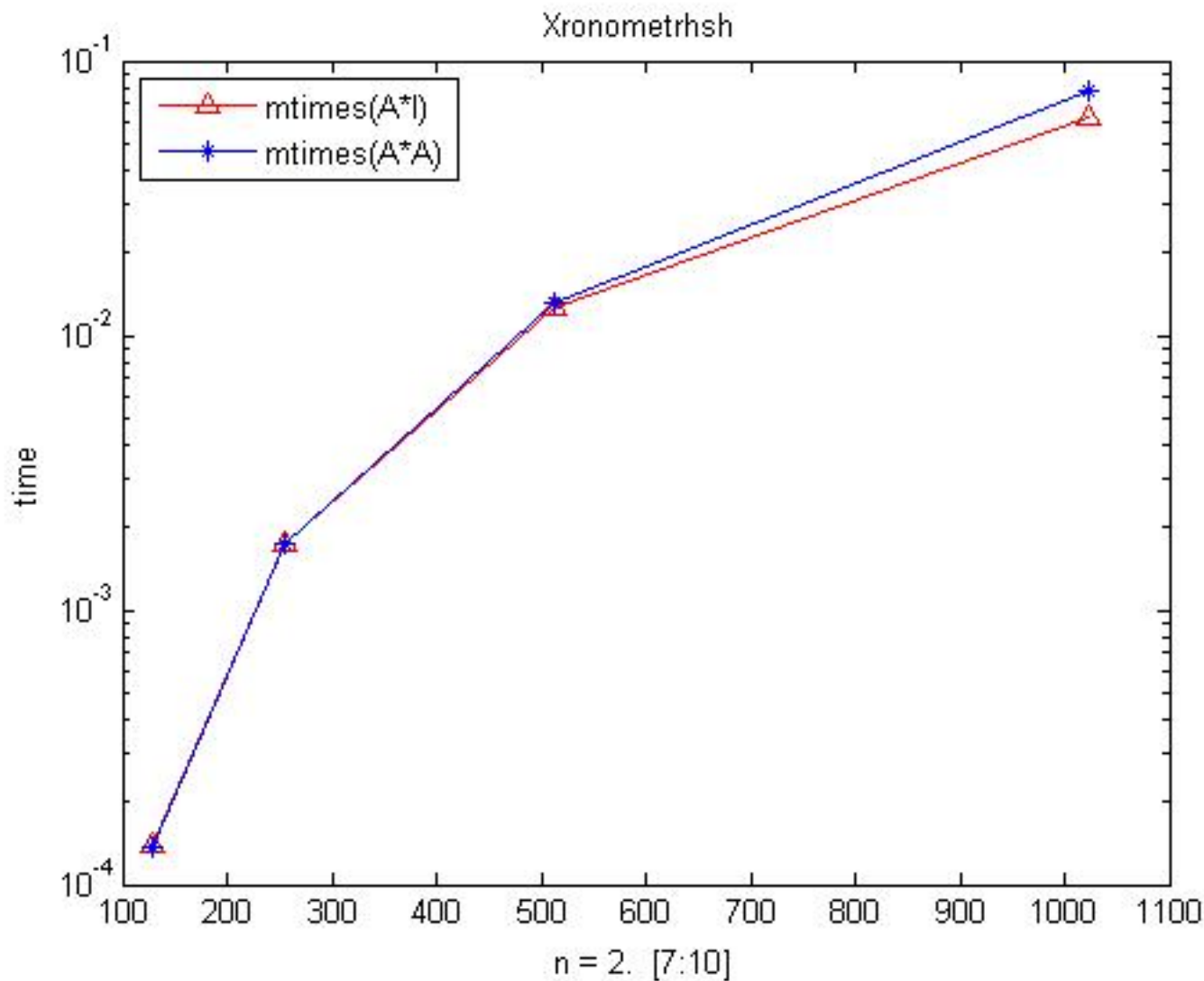
Αρχικά παρατηρούμε στο διάγραμμα πως τον μεγαλύτερο χρόνο τον κάνει η διαίρεση όταν έχουμε τυχαίο μητρώο A. Αυτό συμβαίνει διότι το μητρώο A είναι γεμάτο και η matlab εκτελεί όλες τις πράξεις. Έπειτα παρατηρούμε πως τον μικρότερο χρόνο τον κάνει η διαίρεση όταν έχουμε κάτω τριγωνικά μητρώα. Η matlab όταν χρησιμοποιούμε την tril αυτόματα διχοτομεί το μητρώο σε 2 τριγωνικά μέρη, γεμίζοντας το πάνω μέρος με μηδενικά και το κάτω με στοιχεία. Έπειτα όταν προχωράμε στην κλήση της mldivide για την διαίρεση του κάτω τριγωνικού με ένα διάνυσμα διαστάσεων nx1 η matlab γνωρίζει ότι το πάνω τριγωνικό μέρος του μητρώου μας έχει παντού μηδενικά οπότε δεν εκτελεί καθόλου την διαίρεση για αυτό το μέρος και εκτελεί τις πράξεις μόνο για το κάτω τριγωνικό, όπου έχουμε και τα στοιχεία μας. Τέλος παρατηρούμε ότι η διαίρεση για τα ψυχολογικά κάτω τριγωνικά μητρώα κάνει λίγο περισσότερο χρόνο από την διαίρεση για τα κάτω τριγωνικά και αυτό συμβαίνει γιατί έχοντας κάνει αντιμετάθεση στις στήλες του πίνακα το matlab δεν γνωρίζει όπως πριν ότι ένα μέρος του μητρώου είναι γεμάτο με μηδενικά. Παρόλαυτα είναι πολύ πιο γρήγορο από την περίπτωση με τα τυχαία μητρώα A κι αυτό γιατί το matlab γλιτώνει πράξεις από τα κελία του μητρώου που περιέχουν μηδενικά.

3.4

```

1  n=2.^[7:10]; %diastaseis n
2  mat_time_timeit = zeros(2,4);%preallocation twm dianusmatwn gia pio grhgorh ektelesh
3  for i=1:4 %po 1:4 giati to n pernei 4 times(128,256,512,1024).
4      A=randn(n(i),n(i)); %Paragwgh tyxaiau pinaka A nxn mesw ths randn.
5      I= eye(n(i)); %Dimiourgioi tou tautotikou pinaka nxn mesw ths eye.
6
7      f = @ () mtimes(A,I);
8      mat_time_timeit(1,i) = timeit(f);%Klhsh ths timeit gia xronometrsh ths mtimes(A,I).
9
10
11     f = @ () mtimes(A,A);
12     mat_time_timeit(2,i) = timeit(f);%Klhsh ths timeit gia xronometrsh ths mtimes(A,A).
13
14
15 end
16
17 figure
18 semilogy(n, mat_time_timeit(1,:), '-r', n, mat_time_timeit(2,:), '-b*')
19 legend('mtimes(A*I)', 'mtimes(A*A)', 'Location', 'Northwest')
20 title('Xronometrsh')
21 xlabel('n = 2. ^ [7:10]')
22 ylabel('time')

```



Από το παραπάνω διάγραμμα παρατηρούμε ότι οι δύο χρόνοι για την εκτέλεση των $\text{mtimes}(A*I)$ και $\text{mtimes}(A*A)$, όπου A τυχαίο μντρώο $n \times n$ και I ταυτοτικό μντρώο $n \times n$, είναι ίδιοι με μια πολύ μικρή απόκλιση στο τέλος.

4 Σύγκριση Υλοποιήσεων

4.1

Από την εκφώνηση έχουμε το γινόμενο:

$$\prod_1^p (I - u * v^T)$$

Όπου I έχουμε το ταυτοτικό μητρώο $n \times n$ και όπου u, v τυχαία διανύσματα $n \times 1$.

Αρχικά η πρώτη πράξη που γίνεται μέσα στην παρένθεση είναι ο πολ/σμος του διανύσματος u με το transposed διάνυσμα v . Η ύπαρξη του εκθέτη T στο διάνυσμα v μας δείχνει ότι ο πολ/σμος του διανύσματος u γίνεται με το transposed του v , που είναι διάνυσμα $1 \times n$.

Το πλήθος των πράξεων που χρησιμοποιούμε για τον πολ/σμο 2 διανυσμάτων είναι n^2 . (1)

Από τον πολ/σμό $u * v^T$ έχουμε δημιουργήσει έναν νέο πίνακα διαστάσεων $n \times n$ που έπειτα θα αφαιρέσουμε από τον πίνακα I .

Το πλήθος των πράξεων που χρησιμοποιούμε για την αφαίρεση 2 πινάκων είναι n^2 . (2)

Άρα από (1), (2) έχουμε ότι για την πράξη $(I - u * v^T)$ το απαιτούμενο πλήθος πράξεων είναι $2n^2$. (3)

Από την εκφώνηση έχουμε πως το όρισμα της παρένθεσης θα το πολ/σουμε με τον εαυτό του p φορές. Δηλαδή θα γίνουν $p - 1$ πολ/σμοι.

Έστω A ο πίνακας που δημιουργήσαμε στο (3). Το πλήθος των πράξεων που χρησιμοποιούμε για να πολ/σουμε 2 πίνακες $n \times n$ είναι $n^2 * (2n - 1)$.

Άρα το απαιτούμενο πλήθος πράξεων κινητής υποδιαστολής συναρτήσει των n και p είναι :

$$2n^2 + (p - 1) * n^2 * (2n - 1).$$

όπου $2n^2$ είναι οι πράξεις για την δημιουργία του A από (3).

4.2

Από την εκφώνηση της 1) έχουμε το γινόμενο:

$$\prod_1^p (I - u * v^T)$$

Αρχικά πολ/ζουμε με e από δεξιά όπου e από την εκφώνηση θεωρούμε μία στήλη από το ταυτοτικό μητρώο I .

Οι πράξεις αναφέρεται ότι γίνονται από τα δεξιά προς τα αριστερά οπότε πολ/ζουμε επιμεριστικά το e με το όρισμα της παρένθεσης.

Από τον πολ/σμο $u * v^T * e$ παρατηρούμε πως ο πολ/σμος $v^T * e$ μας δείνει ένα μητρώο $n \times n$. Το πλήθος των πράξεων για αυτόν τον πολ/σμο είναι n^2 . (1)

Έπειτα πολ/ζουμε το διάνυσμα u με το μητρώο που έχουμε παραπάνω το οποίο κοστίζει $2n^2 - n$ πράξεις. (2)

Από την επιμεριστική που εκτελέσαμε παραπάνω έχουμε τον πολ/σμο του ταυτοτικού μητρώου I με το διάνυσμα e το οποίο μας δείνει σαν αποτέλεσμα ένα διάνυσμα. Το πλήθος των πράξεων για αυτόν τον πολ/σμο είναι $2n^2 - n$. (3)

Έπειτα η αφαίρεση που γίνεται κοστίζει n πράξεις γιατί αφαιρούμε 2 διανύσματα. (4) Τέλος υψώνοντας τα στοιχεία του διανύσματος στην p παρατηρούμε πως έχουμε $p - 1$ πολ/σμούς και n πράξεις αφού κάθε φορά πολ/ζουμε κάθε στοιχείο του πίνακα με τον εαυτό του οπότε έχουμε $n * (p - 1)$ πράξεις. (5).

Προσθέτουμε τα (1)(2)(3)(4)(5) για να βρούμε το συνολικό αριθμό πράξεων και έχουμε:

$$2n^2 + 2n^2 - 2n + n^2 \Leftrightarrow n(p - 1) + (5n^2 - n).$$

4.3

```

1 function [F] = myfunc(p,v,u,col)
2 cols = @(u) size(u,1); %Xrisimopoioume tin size gia na apothikeusoume sto n to mege8os
3 n = cols(u); %tou pinaka.
4 I = eye(n); %Dimiourgia tautotikou mitrwou mesw tis eye.
5 TF = isempty(col); %Xrisimopoioume tin sinartisi isempty gia na doume
6 if TF == 1; %se poia periptosi tou col vriskomaste.
7     F = (I-u*v').^p;
8 else
9     e = I(:,col); %Epilegoume tin stili col kai tin apo8ikeuoume sto e.
10    F = ((I-u*v')*e).^p;
11 end
12 end

```

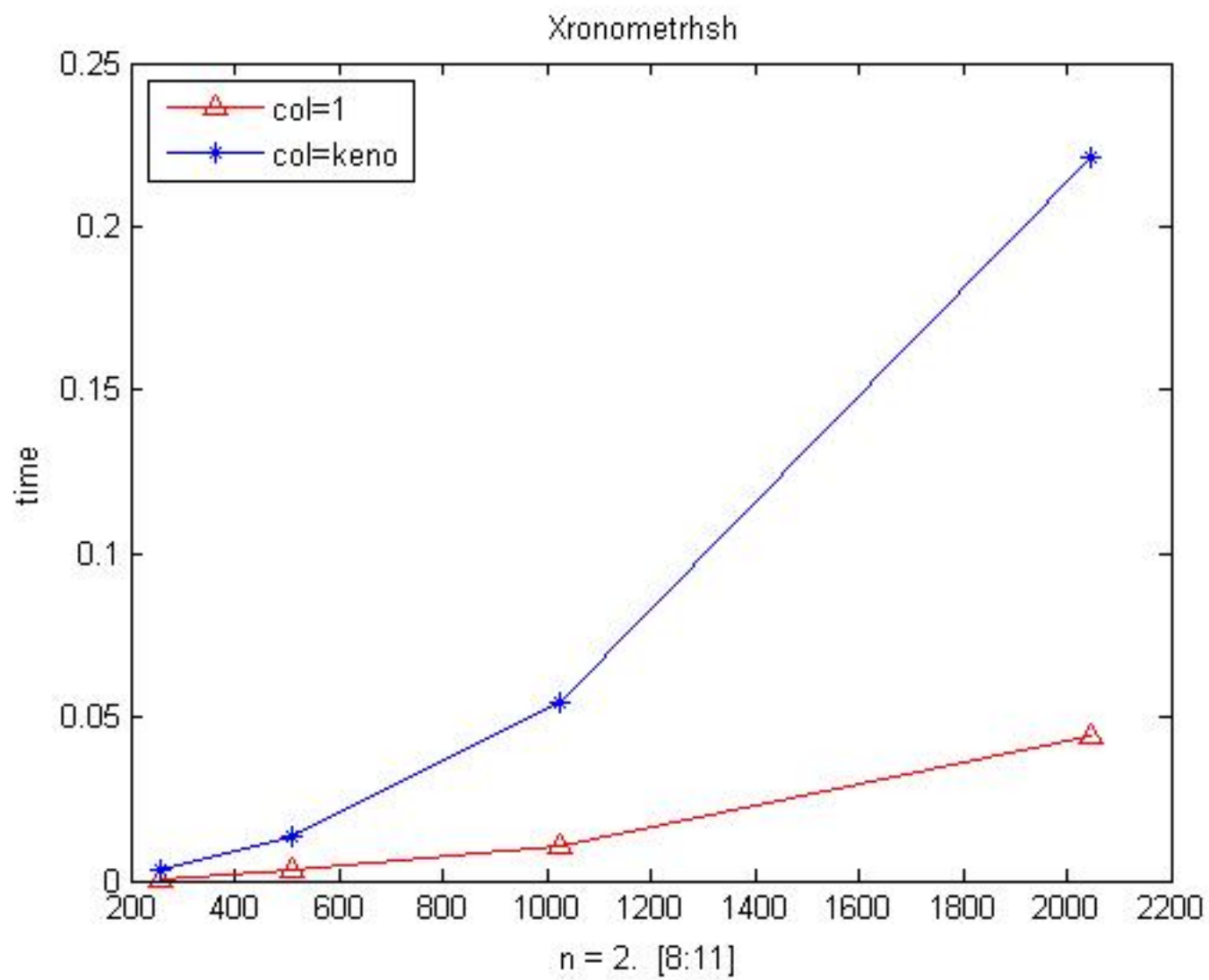
4.4

```

1 n=2.^[8:11]; % To n pernei tis times (256 512 1024 2048).
2 mat_time_timeit = zeros(2,4); %preallocation tou mitroou gia pio grhgorh ektelesh.
3 mflops = zeros(2,4); %preallocation tw n dianusmatwn gia pio grhgorh ektelesh.
4 for i = [1:4] % 4 epanalipseis gt exoume 4 times apo panw.
5     u = randn(n(i),1); %Dimiourgia tyxaious dianismanos nx1.
6     v = randn(n(i),1); %Dimiourgia tyxaious dianismanos nx1.
7     col1 = 1;
8     col2 = '';
9     p = 3;
10    myfunc(p,v,u,col1)
11    f = @() myfunc(p,v,u,col1);
12    mat_time_timeit(1,i) = timeit(f) %Klhsh ths timit gia thn xronometrsh ths myfunc.
13                                %gia to 1o column.
14    omega = n(i)*(p-1)+(5*n(i)^2-n(i)); %Ypologismos tou omega gia tin euresi tw n mflops.
15    mflops(1,i) = (omega/mat_time_timeit(1,i))/10^6; %Ypologismos megaflops kai apothikeusi ...
16                                %se enan peinaka mflop(2,4).
17    myfunc(p,v,u,col2)
18    f = @() myfunc(p,v,u,col2);
19    mat_time_timeit(2,i) = timeit(f) %Klhsh ths timit gia thn xronometrsh ths myfunc gia ...
20                                %se enan peinaka mflop(2,4).
21    omega = 2*n(i)^2+n(i)^2*(2*n(i)-1)*(p-1); %Ypologismos tou omega gia tin euresi tw n mflops.
22    mflops(2,i) = (omega/mat_time_timeit(2,i))/10^6; %Ypologismos megaflops kai apothikeusi ...
23                                %se enan peinaka mflop(2,4).
24 figure
25 plot(n, mat_time_timeit(1,:), '-r', n, mat_time_timeit(2,:), '-b*')
26 legend('col=1','col=keno','Location','Northwest')
27 title('Xronometrsh ')
28 xlabel('n = 2.^ [8:11]')
29 ylabel('time')
30
31 figure
32 semilogy(n,mflops(1,:), '-r', n, mflops(2,:), '-b*')
33 legend('col=1','col=keno','Location','Northwest')
34 title('Xronometrsh ')
35 xlabel('n = 2.^ [8:11]')
36 ylabel('time')

```

α)



β)

