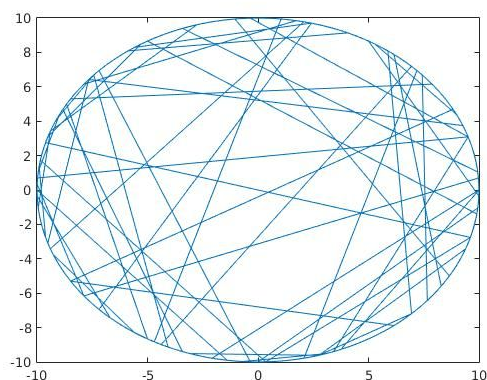
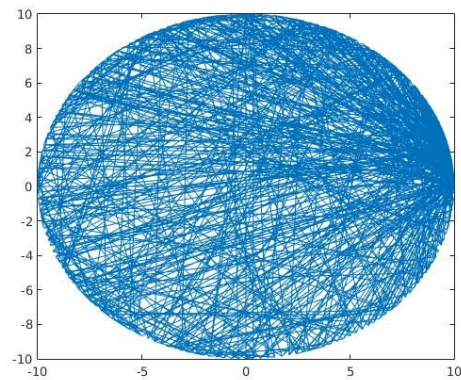
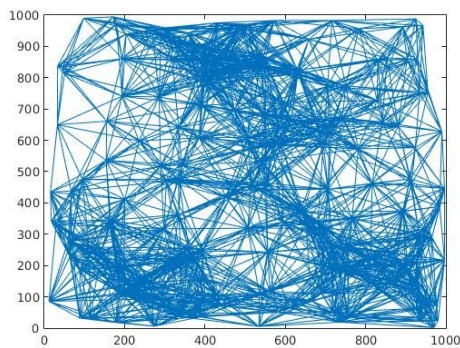
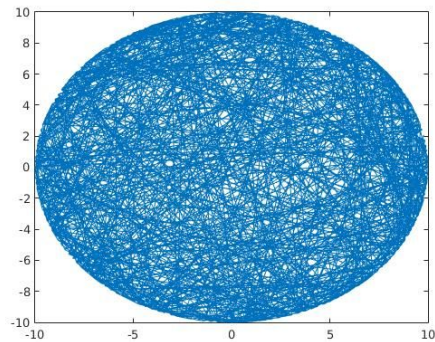
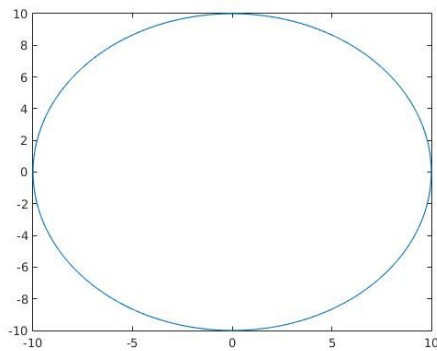


Ανάλυση Κοινωνικών Δικτύων

Άσκηση 1

Νικόλαος Ζαρίφης
03112178

Α) Δημιουργία και οπτικοποίηση σύνθετων τύπων δικτύου

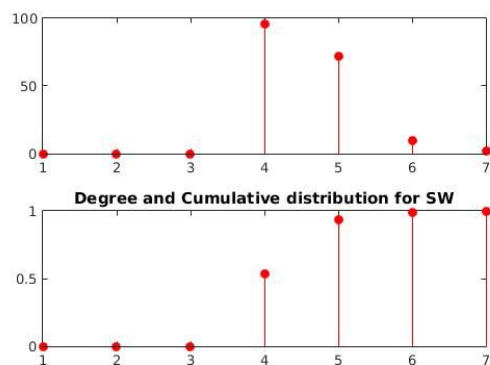
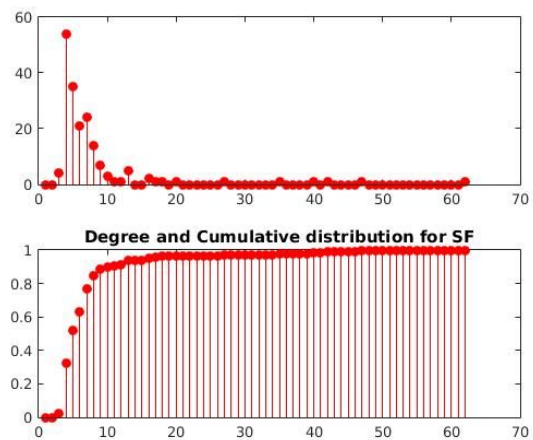
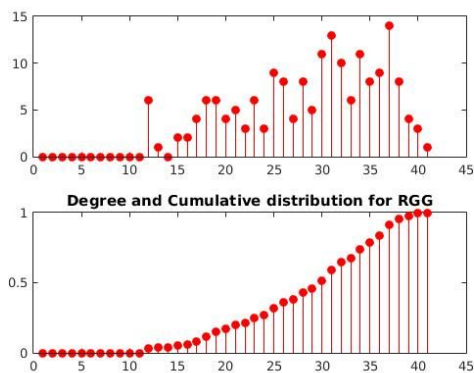
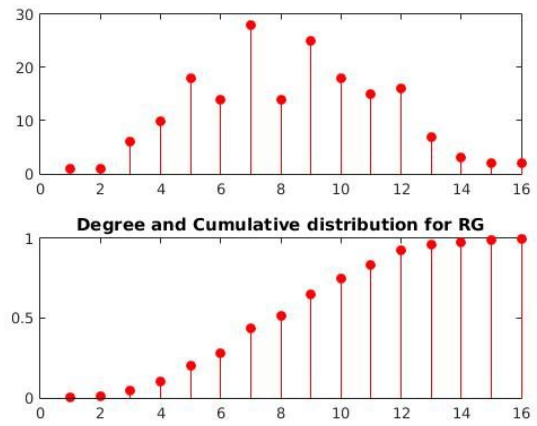
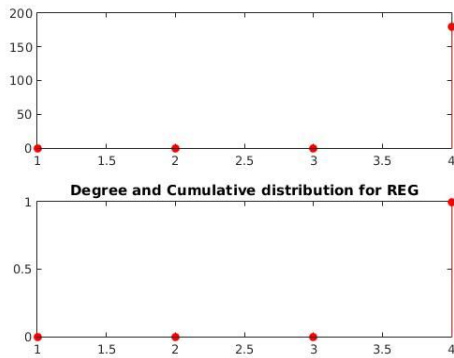


Βλέπουμε με την σειρά REG ,RG,RGG,SF,SW με 180 κόμβους ο καθέ ένας.

Βλέπουμε πως στον REG κάθε κόμβος έχει 4 ακμές, επίσης ο SW μοιάζει με τον REG με την διαφορά ότι έχουν γίνει rewired κάποιες ακμές. Βέβαια λόγω της χαμηλής πιθανότητας που έχουμε η εικόνα μας μοιάζει αραιή απο rewired ακμές.

Ο RG γράφος μοιάζει ποιο πυκνός σχηματικά , πράγμα λογικό αφού έχει 750 συνδέσεις .
Στον SF βλέπουμε πως έχει αρκετές μακρινές συνδεσεις αλλά λιγότερες απο τον RGG.

Μελέτη Βαθμού Κόμβων



Γράφος	Mean	Var
REG	4	0

<u>RG</u>	8.3333	9.0391
<u>RGG</u>	28.7556	53.8394
<u>SF</u>	7.3889	53.9038
<u>SW</u>	4.5444	0.4282

Προφανώς τα αποτελέσματα για τον REG ήταν αναμενόμενα. Αφού κάθε κορυφή έχει ακριβώς 4 ακμές.

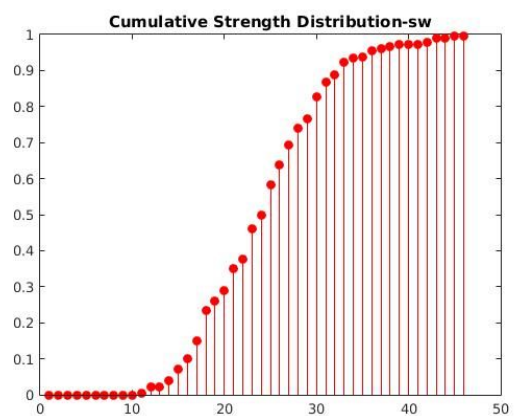
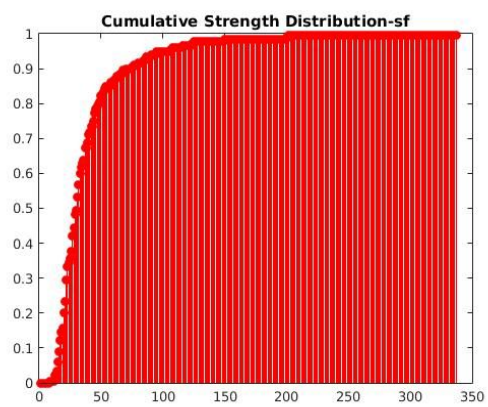
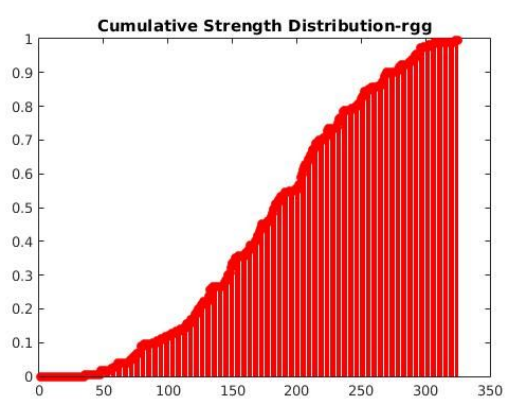
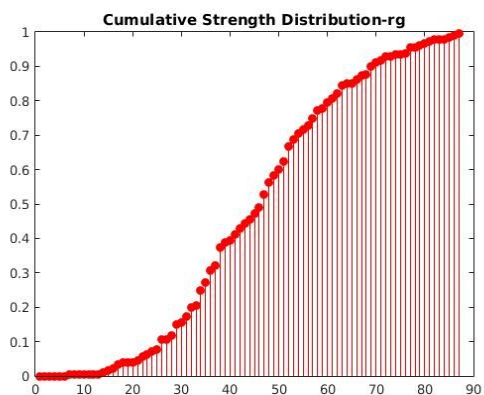
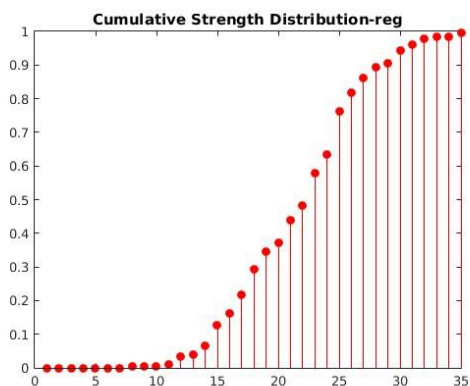
Ο RG επίσης είναι αναλλοίωτος ως προς το άθροισμα των βαθμών , Αφού σύμφωνα με τον euler το άθροισμα των βαθμών είναι 2 φορές οι ακμές., που εδώ είναι σταθερές (750) . Έτσι ξέρουμε ότι όσες φορές κι να τρέξουμε τον κωδικά μας, η μέση τιμή θα μείνει σταθερή. Επίσης βλέπουμε πως το πλήθος κορυφών με συγκεκριμένο βαθμών συγκεντρώνεται κοντά στο 8 .Πράγμα αναμενόμενο λόγο της μέσης τιμής. Θεωρητικά έχουμε πει πως επίδη η κατανομή πιθανότητας είναι binomial για μεγάλες τιμές γίνεται poisson . Πέρα λοιπόν απο την γραφική που μοιάζει με poisson , η μικρή διαφορά ανάμεσα στο mean κι στο var είναι ένα άλλο στοιχείο αφού σε poisson ισχυεί : $\text{mean}(\text{Poisson})=\text{var}(\text{Poisson})=\lambda$.

Για τον RGG έχουμε ότι θεωρητικά κάθε κόμβος έχει αναμενόμενη μέση τιμή: $\frac{\pi v^2 n}{L^2} = 35.3$
Εμείς βγάλαμε ως μέση τιμή 28.75 που απέχει απο την θεωρητική τιμή της , βέβαια αυτό είναι αναμενόμενο λόγο της τεράστιας διασποράς που έχουμε.

Για τον SF παρατηρούμε ότι έχουμε πάλι τεράστια διασπορά όπως κι πριν, επίσης βλέπουμε πως η μέση τιμή της είναι μικρή, το μοντέλο scale free χαρακτηρίζεται απο το γεγονός ότι είναι μικρή πιθανότητα να υπάρχει κόμβος με μεγάλο βαθμό, κι το περισσότερο πλήθος έχει μικρό βαθμό.

Στον SW βλέπουμε πως ο μέσος βαθμός είναι κοντα στο 4,5 αλλα κι ότι η απόκλιση είναι χαμηλή. Λόγο της μικρής τιμής της πιθανότητας που έχουμε , βλέπουμε πως τα αποτελέσματα είναι πολύ κοντά στο REG. Επιβεβαιώνεται ότι οι περισσότερες κορυφές έχουν τον ίδιο βαθμό.

Δίκτυα με βάρη



Γράφος	Μέση Δύναμη
<u>REG</u>	21.5871
<u>RG</u>	46.3422
<u>RGG</u>	183.3481
<u>SF</u>	39.8301

<u>SW</u>	24.0227
-----------	---------

Βλέπουμε πως ο REG κι ο SW έχουν αρκετά μικρότερη δύναμη απο τους άλλους γράφους. Οι RG-RGG έχουν την μεγαλύτερη μέση δύναμη .Κι τέλος αν κι ο SF έχει σχετικά μικρή μέση δύναμη έχει μεγαλύτερα άκρα απο τα άλλα.

Υπολογισμός Μέσου μήκους μονοπατιού

Γράφος	Μέσο μήκος μονοπατίου	Διασπορά
<u>REG</u>	22.8771	169.8137
<u>RG</u>	2.6614	0.4810
<u>RGG</u>	2.7736	1.4214
<u>SF</u>	2.6058	0.4564
<u>SW</u>	5.3176	3.2497

Στον γράφο REG η διασπορά κι το μέσο μήκος μονοπατίου είναι πολύ υψηλές σε σχέση με τους άλλους γράφους, αυτό συμβαίνει γιατί κάθε κόμβος συνδέετε με τον $i+1, i+2, i-1, i-2$, κι έτσι η διάμετρος τους γράφου είναι αρκετά μεγάλη.

Στην θεωρία είδαμε πως το SF κι το SW έχουν μικρό average lenth path. Το SF επιβεβαιώνεται αλλά το SW έβγαλε σχετικά μεγαλύτερο απο τα αλλά βέβαια εξαιτίας της μεγάλης διασποράς που έχει. Ο RGG ξέρουμε ότι έχει μεγάλο μέσο μονοπάτι, αν κι εδώ είναι μεγαλύτερο απο τα RG,SF δεν είναι όμως ούτε αρκετά μεγάλο κι είναι μεγαλύτερο απο το SW . Αυτό λογικά συμβαίνει γιατί έχουμε σχετικά λίγους κόμβους, αφού τα περισσότερα αποτελέσματα στους random graphs τα έχουμε ως ασυμπτωτικά

Υπολογισμός Συντελεστή ομαδοποίησης

Το τοπικό ΣΟ του i υπολογίζεται ως : $\frac{2 \cdot \text{Ακμές γειτόνων μεταξύ γειτόνων του } i}{\text{μέγιστο πλήθος ακμών μεταξύ γειτόνων του } i}$

Στον πρώτο γράφο, σε όλες τις κορυφές εκτός απο την μεσσαία, ο LCC δεν ορίζεται, γιατί το μέγιστο πλήθος ακμών μεταξύ γειτώνων είναι $1(1-1)=0$ αφού όλες έχουν 1 γείτονα.

Στην μεσαία κορυφή έχουμε 4 γείτονες αλλά 0 ακμές μεταξύ τους . Άρα: $2 \cdot 0 / 4 \cdot 3 = 0$.

Στον δεύτερο γράφο, αριθμίζω από αριστερά προς δεξιά κι προς τα κάτω τις κορυφές . (1,2 οι πάνω, 3 η μεσσαία, 4,5 οι κάτω) .

Λόγο συμμετρίας προφανώς οι 1,2 ,4,5 θα έχουν ίδιο LCC.

$$LCC(1)=2*1/(2*1) =1$$

$$LCC(2)=2*1/(2*1) =1$$

$$LCC(4)=2*1/(2*1) =1$$

$$LCC(5)=2*1/(2*1) =1$$

αφού όλες αυτές έχουν 2 γείτονες, κι μεταξύ τους υπάρχει μια ακμή.

$$LCC(4)=2*2/(4*3)=\frac{1}{3}$$

Γιατί έχει 4 γείτονες, κι οι 1,2 κι 4,5 συνδεονται με μια ακμή.

Μέσος όρος: $(1+1+1+1+\frac{1}{3})/5 = 13/15$.

Στον τρίτο γράφο αριθμό όπως πριν άρα: η πάνω 1, 2,3,4 οι μεσαίες κι 5 η τελευταία.Λόγο συμμετρίας αναμένουμε πάλι όλες εκτός απο την μεσσαία να έχουν το ίδιο.

Έχουμε λοιπόν:

$$LCC(1)=2*2/(3*2)=\frac{2}{3} \text{ 3 γείτονες: 2,3,4 κι 2 ακμές 2-3 και 3-4.}$$

$$LCC(2)=2*2/(3*2)=\frac{2}{3} \text{ 3 γείτονες: 3,1,5 κι 2 ακμές 3-1 και 3-5.}$$

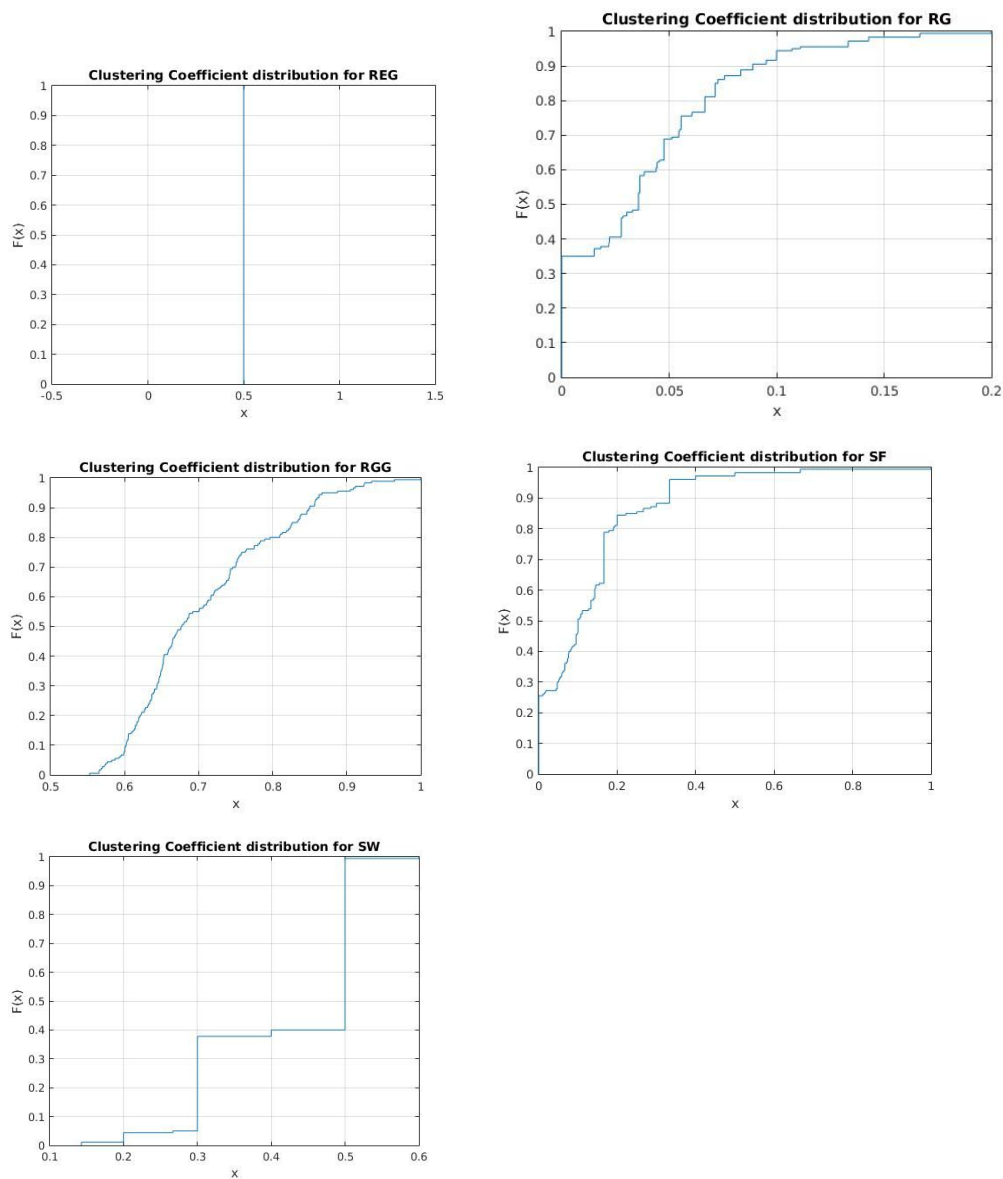
$$LCC(4)=2*2/(3*2)=\frac{2}{3} \text{ 3 γείτονες: 1,5,3 κι 2 ακμές 1-3 και 3-5.}$$

$$LCC(5)=2*2/(3*2)=\frac{2}{3} \text{ 3 γείτονες: 2,3,4 κι 2 ακμές 2-3 και 3-4.}$$

$$LCC(3)=2*4/(4*3)=\frac{2}{3} \text{ 4 γείτονες: 1,2,4,5 κι 4 ακμές 2-1,2-5 και 1-4,4-5.}$$

Και ο μέσος όρος είναι προφανώς $\frac{2}{3}$

Υπολογισμός ΣΟ σε μεγαλύτερες συνθετικές τοπολογίες με χρήση Matlab



Γράφος	Mean CC
<u>REG</u>	0.5
<u>RG</u>	0.038
<u>RGG</u>	0.7064
<u>SF</u>	0.1317
<u>SW</u>	0.4175

Στον REG όλες οι κορυφές έχουν LCC 0.5 ,γιατί κάθε κόμβος είναι ενωμένος με τον $i+1, i+2, i-1, i-2$. Κι έτσι με έναν υπολογισμό βγαίνει ότι είναι 0.5.

Στον RG βλέπουμε τον χαμηλότερο συντελεστή ομαδοποιήσεις .

Στον RGG βλέπουμε τον μεγαλύτερο συντελεστή ομαδοποιήσεις.

Ο SF έχει μεγαλύτερο ασυντέλεστη απο τον RG αλλά μικρότερο από όλα τα άλλα.

Ο SW έχει συντελεστή ομαδοποιήσεις κοντά στον REG , βέβαια είναι μικρότερος κι αυτό συμβαίνει εξαιτίας του rewiring των ακμών.Επίσης χαρακτηρίζεται απο σχετικά μεγάλο CC πράγμα που δείχνουν κι οι μετρήσεις μας.

Υπολογισμός Κεντρικότητα κόμβων

Αναλυτικός υπολογισμός κεντρικότητας

Γραφος 1:Κεντρικός κόμβος 1, δεξιοστροφα: 2,3,4

Για τον κόμβο 1 έχουμε:

Degree Centrality: 3 αφού έχει 3 ακμές

Closeness Centrality: ενώνεται με όλες της κορυφές άρα η απόσταση από όλες είναι 1. Άρα $1/(1+1+1)=1/3$

Betweenness Centrality: Είναι ενδιάμεσος απο τον 2-3,2-4 και 3-4 άρα 3.

Για τον κόμβο 2 έχουμε:

Degree Centrality: 1 αφού έχει 1 ακμή

Closeness Centrality: με την 1 απέχει απόσταση 1, ενώ με τις άλλες απόσταση 2 άρα $1/(1+2+2)=1/5$

Betweenness Centrality: Δεν είναι ενδιάμεσος κανενός άρα: 0

Για τον κόμβο 3 έχουμε:

Degree Centrality: 1 αφού έχει 1 ακμή

Closeness Centrality: με την 1 απέχει απόσταση 1, ενώ με τις άλλες απόσταση 2 άρα $1/(1+2+2)=1/5$

Betweenness Centrality: Δεν είναι ενδιάμεσος κανενός άρα: 0

Για τον κόμβο 4 έχουμε:

Degree Centrality: 1 αφού έχει 1 ακμή

Closeness Centrality: με την 1 απέχει απόσταση 1, ενώ με τις άλλες απόσταση 2 άρα $1/(1+2+2)=1/5$

Betweenness Centrality: Δεν είναι ενδιάμεσος κανενός άρα: 0

Γράφος 2:

Αριθμό απο αριστερά στα δεξιά 1,2 κι απο κάτω 3,4.

Επίδη ο γράφος είναι κλίκι ότι ισχύει για έναν κόμβο ισχύει για όλους.

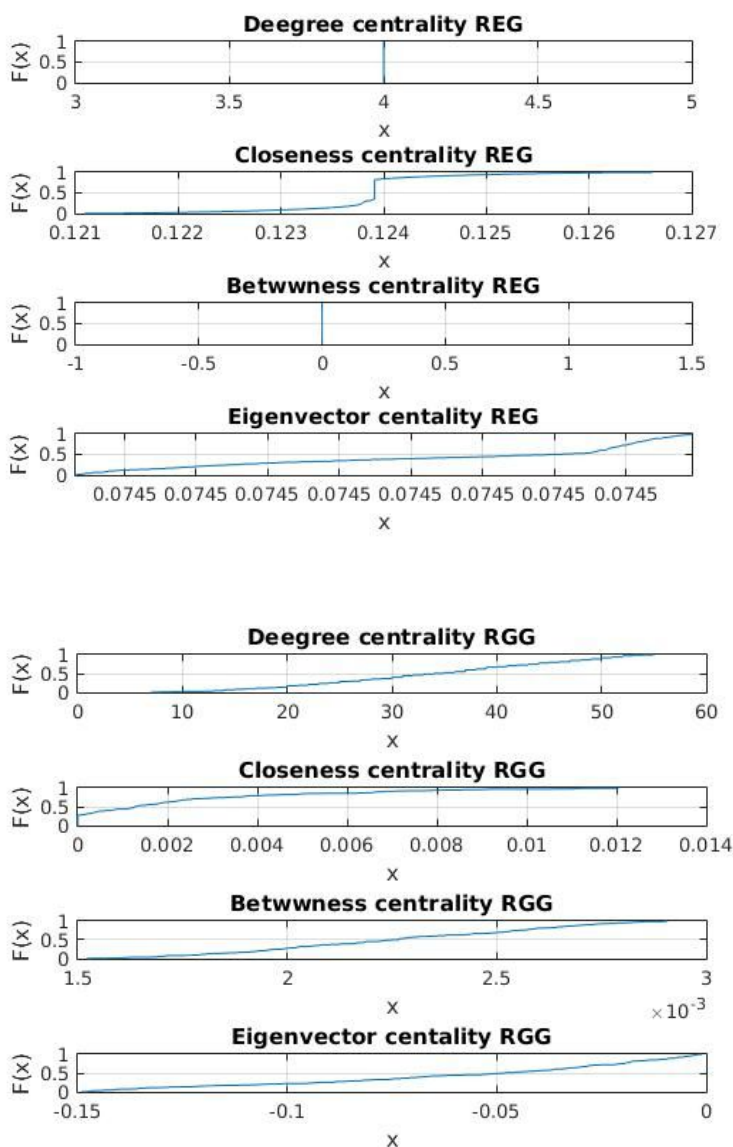
Για τον κόμβο 1 πχ. έχουμε:

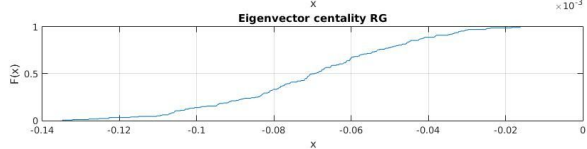
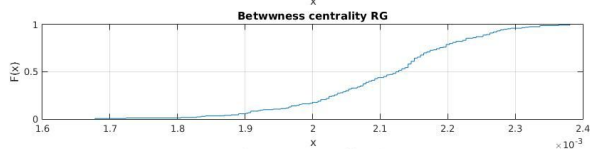
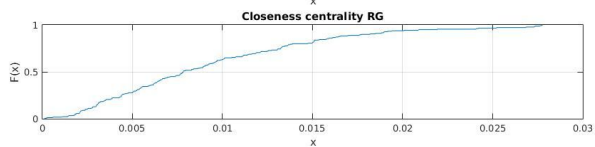
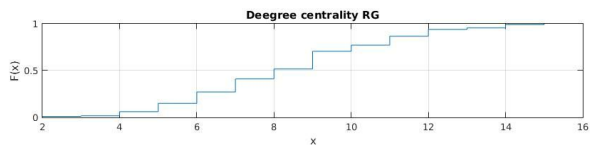
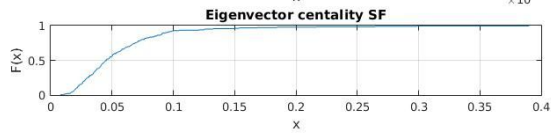
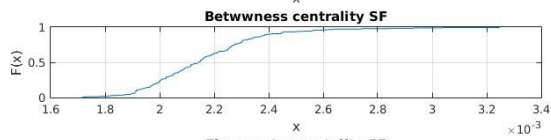
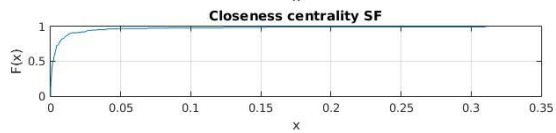
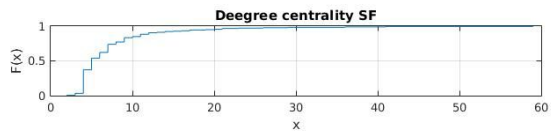
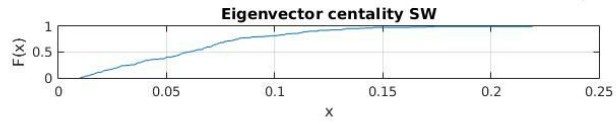
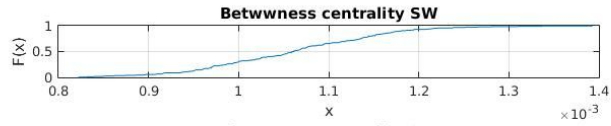
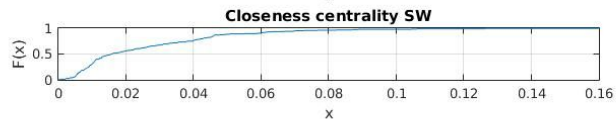
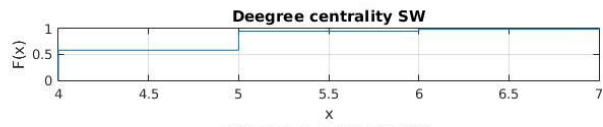
Degree Centrality: 3 αφού έχει 3 ακμές

Closeness Centrality: ενώνεται με όλες της κορυφές άρα η απόσταση από όλες είναι 1. Άρα $1/(1+1+1)=1/3$

Betweenness Centrality: 0 γιατί κανένας κόμβος δεν είναι ενδιάμεσος κανενός αφού είναι κλίκι.

Υπολογισμός Κεντρικότητας σε μεγαλύτερες συνθετικές τοπολογίες με χρήση Matlab

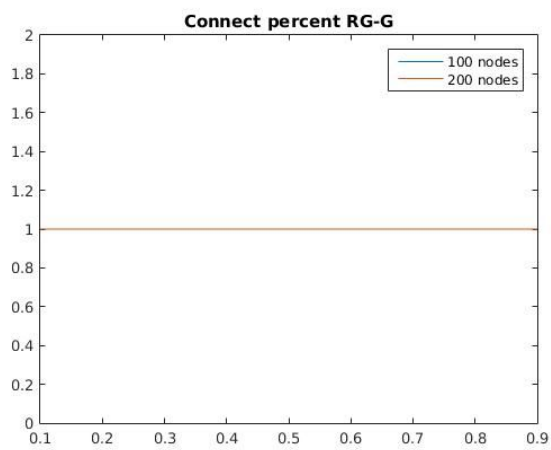
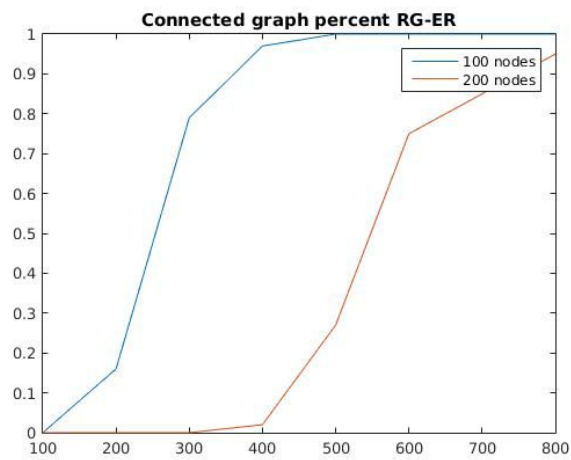
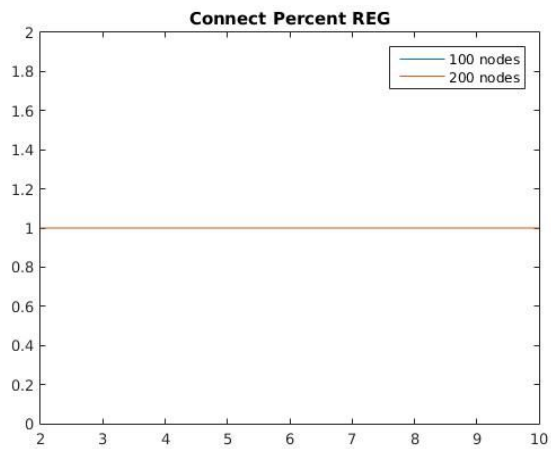


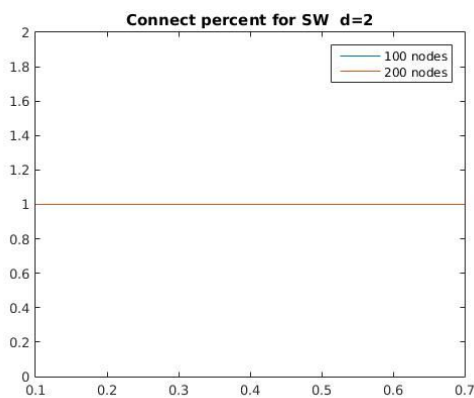
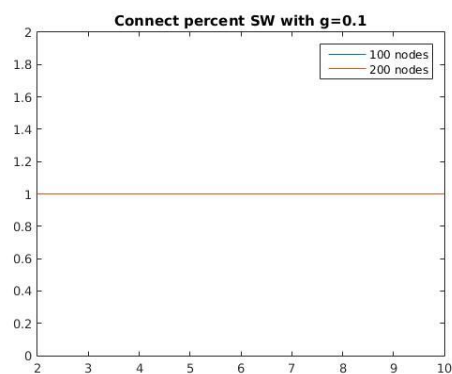
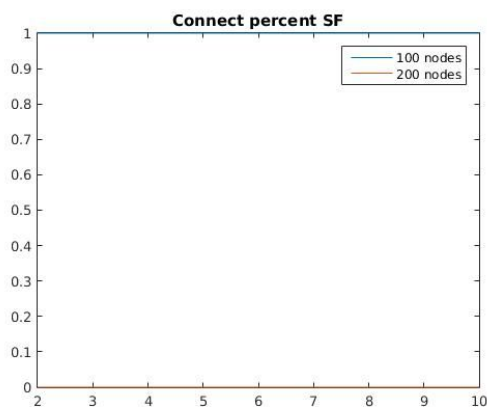
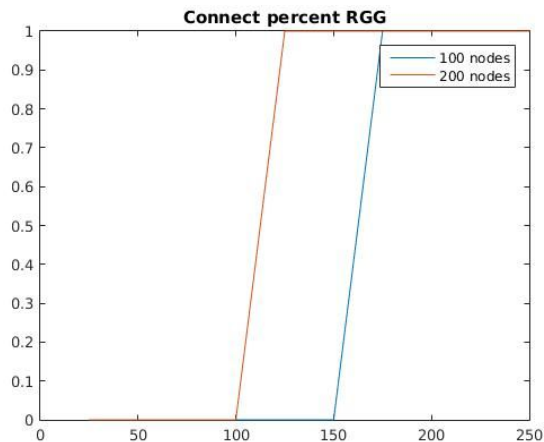


Γράφος	mean Deg.Cent	mean Closs cent	mean Betw. cent	mean Eigen cent
<u>REG</u>	4	2.4420e-04	0.1238	0.0745
<u>RG</u>	8.333	0.0021	0.0093	-0.0704
<u>RGG</u>	28.7556	0.0023	0.0023	-0.0597
<u>SF</u>	7.3889	0.0022	0.0085	0.0574
<u>SW</u>	4.5444	0.0011	0.0258	0.0639

Για τον REG τα αποτελέσματα μας δείχνουν το αναμενόμενο ότι το closscent centrality είναι αρκετά μικρό, αφού η απόσταση προς κάθε κόμβο είναι μεγάλη, αλλά το betweeness centrality είναι μεγαλύτερο από όλα τα άλλα αφού για να πάω σε έναν κόμβο αναγκαστικά θα πρέπει να περάσω απο αρκετούς λόγο του τρόπου που έχουν γίνει οι συνδέσεις. Στον RG και στον RGG οι κεντρικότητες είναι σχεδόν ίδιες εκτός απο του βαθμού που είναι λογικό, πράγμα που ξέρουμε ότι θεωρητικά ισχύει αφού είναι uniform. Ο SW έχει χαμηλό closscent λόγω του rewire αλλά ακόμα έχει αρκετά πιο ψηλό Betweenses απο το RG,RGG,SF. Στον small world βλέπουμε αυτά, εξαιτίας του small world phenomenon.

Μελέτη συνεκτικότητας και συμπεριφορά κατωφλίων





Σε όσα φαίνεται μια γραμμή συμβαίνει γιατί είναι η μια γραμμή πάνω στην άλλη.

Ξεκινώντας με το REG βλέπουμε ότι για κάθε τιμή είναι connected (εξ-οριμού λογικό) άρα δεν έχει φαινόμενα κατοφλίου.

Στον ER-RG έχουμε φαινόμενα κατοφλίου, βλέπουμε πως στις 100 κορυφές μετά τις 400 ακμές αρχίζει να είναι πάντα connected, ενώ στα 200 είναι μετά τις 800 ακμές. Κι οι δυο μεταβιβάσεις είναι sharp.

Στον RG-G γράφο, βλέπουμε πως είναι συνέχεια connected, αυτό συμβαίνει γιατί η πιθανότητα ξεκινά από $0.1 > \log n/n = 0.02$ (100), 0.01 (200), όπου είναι το κατώφλι για connected.

Στον RGG γράφο βλέπουμε φαινόμενο κατωφλίου: στα 175 για 100 κορυφές κι στα 125 για 200 κορυφές. Σε αυτά τα 2 σημεία έχουμε sharp αλλαγή φάσης. Αυτό σημαίνει γιατί η αναμενόμενη τιμή γειτόνων είναι ανάλογη τις ακτίνας κι τον κορυφών.

BA-SF βλέπουμε πως για 100 ακμές είναι πάντα connected, ενώ για 200 ακμές δεν είναι. Δεν παρατηρούμε κανένα κατώφλι, στα διαγράμματα μας.

Τέλος κι στα 2 SW βλέπουμε πως είναι πάντα connected, κι αυτό σημαίνει γιατί ξεκινάμε απο ένα REG κι κάνουμε διαδοχικά rewires.

Μελέτη μοντέλων τυχαίων γράφων

Τοπολογία	100	10^3	10^4	10^5	10^6
RG (G)	0.1	10^{-2}	10^{-3}	10^{-4}	10^{-5}
RG (ER)	495	4995	49995	499995	4999995

Στο μοντέλο του Gilbert ξέρουμε πως αν np είναι σταθερό κι αν το np^2 είναι αρκετά μεγάλο τότε συμπεριφέρεται σαν τον ER μοντέλο με $M=n(n-1)*p/2$. Απο αυτό το τύπο συμπληρώνουμε τον πίνακά μας.

Μελέτη της εξελικτικής μετατροπής δικτύου REG σε δίκτυο SW και RG(ER)

Πιθανότητα	Μέσο μήκος Μονοπατιού	Mean CC
0	22.8771	0.5
0.1	8.4028	0.4739
0.2	5.7520	0.4307
0.3	5.1165	0.4069
0.4	4.5428	0.3710
0.5	4.3970	0.3649
0.6	3.9083	0.3115
0.7	3.8151	0.3091
0.8	3.6352	0.2744
0.9	3.4580	0.2468
1	3.4192	0.2433

Για πιθανότητα ίση με 0 το δίκτυο συμπεριφέρεται σαν REG , ενώ για πιθανότητα 1 ως random graph.

Συμφώνα με την wikipedia βλέπουμε πως το μέσο μήκος μονοπατιού για $p=1$ είναι $\ln N / \ln d$ στην περίπτωση μας $N=180, d=4$ άρα είναι περίπου ίσο με 3,745 , αρκετά κοντά στην δικιά μας τιμή .Επίσης για $p=0$ πρέπει να είναι ίσο με $N/2K = 22,5$ που είναι πάλι αρκετά κοντά στις τιμές μας.

Στα CC πρέπει να ισχυεί ότι για $p=0$, $C=3(K-2)/(4(K-1)) = 0.5$ (το έχουμε υπολογίσει κι πιο πριν). Και προσεγγιστικά για $p=1$ $C=K/N=0.02$ εδώ δεν ταιριάζει με την τιμή που έχουμε βρει μιας κι η δικιά μας τιμή είναι αρκετά μεγαλύτερη.

Βλέπουμε πως για το $p=0.1-0.4$ το average path πέφτει γρηγόρα ενώ ο CC πιο αργά (small world phenomenon). Πράγμα λογικό αφού εμπειρικά το small world λει πως μπορούμε να πάμε από έναν κόμβο σε έναν άλλο σε πολύ λίγα βήματα αν κι οι περισσότεροι κόμβοι δεν είναι μεταξύ τους γείτονες.