



# Σημασιολογικός και Κοινωνικός Ιστός

## Διάλεξη 10 – Θεωρία Γράφων

Γεώργιος Δημητρακόπουλος  
dimitrakopoulos@ionio.gr

# Γραφήματα ή Γράφοι

Ένα γράφημα  $G = (V, E)$  αποτελείται από ένα πεπερασμένο μη κενό σύνολο  $V$  με κορυφές ή κόμβους, και ένα σύνολο  $E \subseteq V \times V$  με ακμές το οποίο περιλαμβάνει μη διατεταγμένα ζεύγη κορυφών.

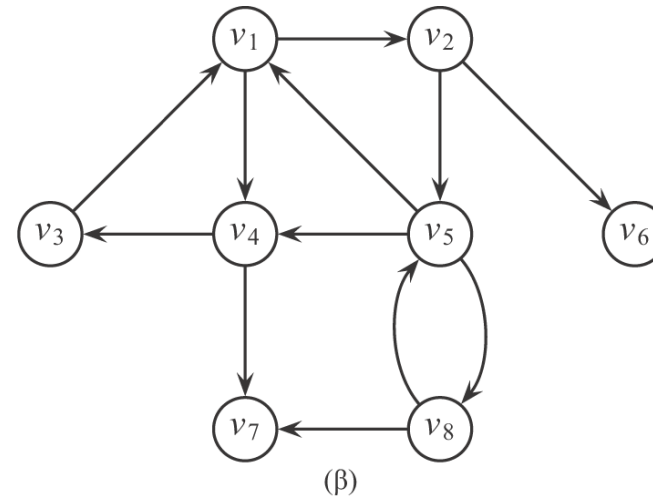
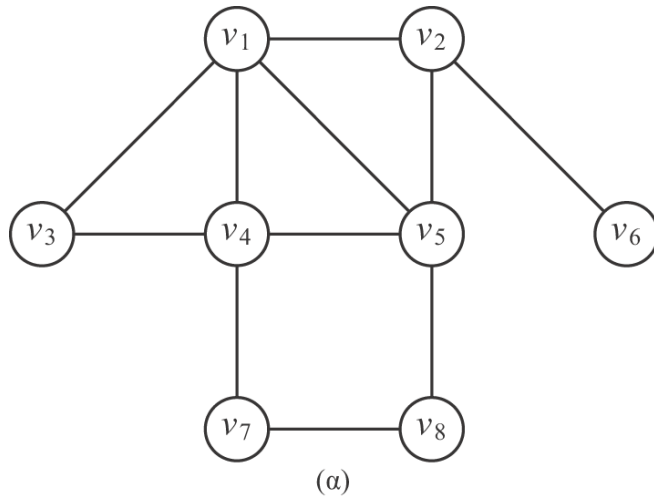
Το πλήθος των κόμβων του γραφήματος  $G$  ορίζεται ως  $|V| = n$  και ονομάζεται τάξη του γραφήματος, ενώ το πλήθος των ακμών ορίζεται ως  $|E| = m$  και ονομάζεται μέγεθος του  $G$ .

Ένα κατευθυνόμενο γράφημα (digraph) διαθέτει ένα σύνολο ακμών  $E$  το οποίο αποτελείται από διατεταγμένα ζεύγη κορυφών.

Σε ένα σταθμισμένο γράφημα, σε κάθε ακμή  $(v_i, v_j) \in E$  έχει αντιστοιχιστεί ένα βάρος (δηλαδή ένας συντελεστής στάθμισης)  $w_{ij}$ .

Ένα γράφημα  $H = (V_H, E_H)$  ονομάζεται υπογράφημα του  $G = (V, E)$  αν ισχύει  $V_H \subseteq V$  και  $E_H \subseteq E$ .

# Μη κατευθυνόμενα και κατευθυνόμενα γραφήματα



# Κατανομή βαθμών

Ο βαθμός ενός κόμβου  $v_i \in V$  είναι το πλήθος των ακμών που προσπίπτουν σε αυτόν, και συμβολίζεται με  $d(v_i)$  ή πιο απλά με  $d_i$ .

Η ακολουθία βαθμών ενός γραφήματος είναι η λίστα με τους βαθμούς των κόμβων ταξινομημένους κατά μη αύξουσα σειρά.

Έστω ότι με  $N_k$  συμβολίζουμε το πλήθος των κορυφών με βαθμό  $k$ . Η κατανομή συχνότητας βαθμών ενός γραφήματος ορίζεται ως

$$(N_0, N_1, \dots, N_t)$$

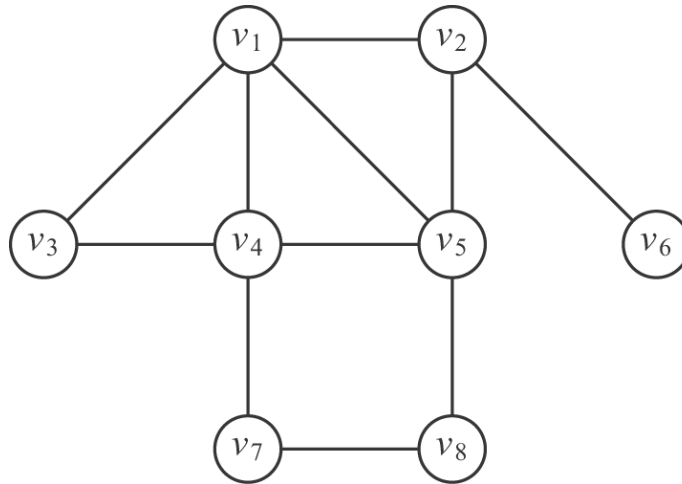
όπου  $t$  είναι ο μέγιστος βαθμός για έναν κόμβο του  $G$ .

Έστω ότι  $X$  είναι μια τυχαία μεταβλητή που αναπαριστά τον βαθμό ενός κόμβου. Η κατανομή βαθμών ενός γραφήματος δίνει τη συνάρτηση μάζας πιθανότητας  $f$  για τη μεταβλητή  $X$ , που ορίζεται ως

$$(f(0), f(1), \dots, f(t))$$

όπου  $f(k) = P(X = k) = \frac{N_k}{n}$  είναι η πιθανότητα ενός κόμβου με βαθμό  $k$ .

# Κατανομή βαθμών



Η ακολουθία βαθμών του γραφήματος είναι

$$(4, 4, 4, 3, 2, 2, 2, 1)$$

Η κατανομή της συχνότητας βαθμών είναι

$$(N_0, N_1, N_2, N_3, N_4) = (0, 1, 3, 1, 3)$$

Η κατανομή βαθμών είναι

$$(f(0), f(1), f(2), f(3), f(4)) = (0, 0.125, 0.375, 0.125, 0.375)$$

# Διαδρομή, απόσταση

- ▶ Ένας *περίπατος* μεταξύ των κόμβων  $x$  και  $y$  σε ένα γράφημα  $G$  είναι μια διατεταγμένη ακολουθία κορυφών, η οποία ξεκινά από τον κόμβο  $x$  και τελειώνει στον κόμβο  $y$ ,

$$x = v_0, v_1, \dots, v_{t-1}, v_t = y$$

τέτοια ώστε να υπάρχει μια ακμή που ενώνει κάθε ζεύγος διαδοχικών κορυφών, δηλαδή ισχύει  $(v_{i-1}, v_i) \in E$  για όλα τα  $i = 1, 2, \dots, t$ . Το μήκος  $t$  του περιπάτου μετριέται σε *άλματα*, δηλαδή είναι το πλήθος των ακμών κατά μήκος του περιπάτου.

- ▶ Μια *διαδρομή* είναι ένας περίπατος χωρίς επαναλαμβανόμενες κορυφές (με εξαίρεση την αρχική και την τελική κορυφή). Μια διαδρομή ελάχιστου μήκους μεταξύ των κόμβων  $x$  και  $y$  ονομάζεται *συντομότερη διαδρομή*: το μήκος της συντομότερης διαδρομής είναι η *απόσταση* των κόμβων  $x$  και  $y$  και συμβολίζεται με  $d(x, y)$ . Αν δεν υπάρχει διαδρομή μεταξύ των δύο κόμβων, τότε θεωρούμε ότι η απόσταση είναι  $d(x, y) = \infty$ .

# Συνεκτικότητα

- ▶ Αν υπάρχει διαδρομή μεταξύ δύο κόμβων  $v_i$  και  $v_j$ , λέμε ότι οι κόμβοι είναι *συνδεδεμένοι*.
- ▶ Ένα γράφημα είναι *συνεκτικό* αν υπάρχει διαδρομή για όλα τα ζεύγη κορυφών. Μια *συνεκτική συνιστώσα*, ή απλώς *συνιστώσα*, ενός γραφήματος είναι ένα υπογράφημα που έχει μέγιστη συνεκτικότητα.
- ▶ Ένα κατευθυνόμενο γράφημα είναι *ισχυρά συνεκτικό* αν υπάρχει μια κατευθυνόμενη διαδρομή για κάθε διατεταγμένο ζεύγος κορυφών. Αντίθετα, είναι *ασθενώς συνεκτικό* αν υπάρχει μια διαδρομή για κάθε ζεύγος κόμβων μόνο όταν λαμβάνονται υπόψη οι μη κατευθυνόμενες ακμές.

# Μήτρα γειτνίασης

Ένα γράφημα  $G = (V, E)$  με  $|V| = n$  κορυφές μπορεί να αναπαρασταθεί βολικά με τη μορφή μιας συμμετρικής δυαδικής μήτρας γειτνίασης  $\mathbf{A}$ , διαστάσεων  $n \times n$ , η οποία ορίζεται ως εξής:

$$\mathbf{A}(i, j) = \begin{cases} 1 & \text{αν η κορυφή } v_i \text{ είναι γειτονική με την κορυφή } v_j \\ 0 & \text{διαφορετικά} \end{cases}$$

Αν το γράφημα είναι κατευθυνόμενο, τότε η μήτρα γειτνίασης  $\mathbf{A}$  δεν είναι συμμετρική.

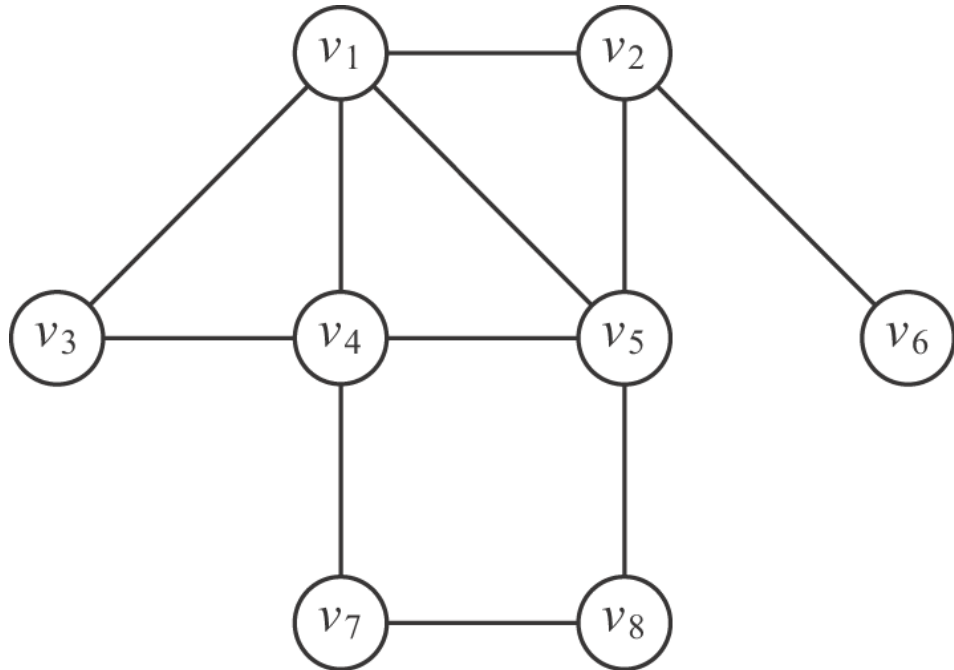
Αν το γράφημα είναι σταθμισμένο, τότε μπορούμε να ορίσουμε μια σταθμισμένη μήτρα γειτνίασης  $\mathbf{A}$ , διαστάσεων  $n \times n$ , όπως φαίνεται παρακάτω:

$$\mathbf{A}(i, j) = \begin{cases} w_{ij} & \text{αν η κορυφή } v_i \text{ είναι γειτονική με την κορυφή } v_j \\ 0 & \text{διαφορετικά} \end{cases}$$

όπου  $w_{ij}$  είναι το βάρος της ακμής  $(v_i, v_j) \in E$ .

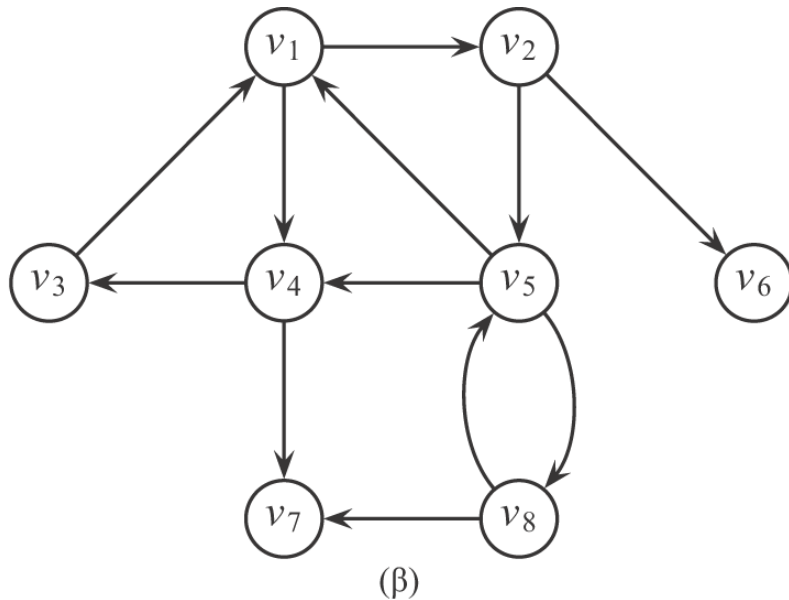


# Μήτρα γειτνίασης



	v1	v2	v3	v4	v5	v6	v7	v8
v1	0	1	1	1	1	0	0	0
v2	1	0	0	0	1	1	0	0
v3	1	0	0	1	0	0	0	0
v4	1	0	1	0	1	0	1	0
v5	1	1	0	1	0	0	0	1
v6	0	1	0	0	0	0	0	0
v7	0	0	0	1	0	0	0	1
v8	0	0	0	0	1	0	1	0

# Μήτρα γειτνίασης



	v1	v2	v3	v4	v5	v6	v7	v8
v1	0	1	0	1	0	0	0	0
v2	0	0	0	0	1	1	0	0
v3	1	0	0	0	0	0	0	0
v4	0	0	1	0	0	0	1	0
v5	1	0	0	1	0	0	0	1
v6	0	0	0	0	0	0	0	0
v7	0	0	0	0	0	0	0	0
v8	0	0	0	0	1	0	1	0

*ασθενώς συνεκτικό γράφημα:* πχ από την v6 δεν μπορούμε να πάμε σε άλλη κορυφή, συνδέεται μόνο με μη κατευθυνόμενο τρόπο με τις υπόλοιπες κορυφές

# Γραφήματα από τη μήτρα δεδομένων

Πολλά σύνολα δεδομένων δεν έχουν τη μορφή γραφημάτων, αλλά αυτό δεν σημαίνει ότι είναι αδύνατη η σχετική μετατροπή.

Έστω ότι  $\mathbf{D} = \{\mathbf{x}_i\}_{i=1}^n$  (με  $\mathbf{x}_i \in \mathbb{R}^d$ ) είναι ένα σύνολο δεδομένων. Ορίζουμε ένα σταθμισμένο γράφημα  $G = (V, E)$ , με βάρος ακμής

$$w_{ij} = \text{sim}(\mathbf{x}_i, \mathbf{x}_j)$$

όπου  $\text{sim}(\mathbf{x}_i, \mathbf{x}_j)$  είναι η ομοιότητα των σημείων  $\mathbf{x}_i$  και  $\mathbf{x}_j$ .

Για παράδειγμα, μπορούμε να χρησιμοποιήσουμε την ομοιότητα κατά Gauss

$$w_{ij} = \text{sim}(\mathbf{x}_i, \mathbf{x}_j) = \exp\left\{-\frac{\|\mathbf{x}_i - \mathbf{x}_j\|^2}{2\sigma^2}\right\}$$

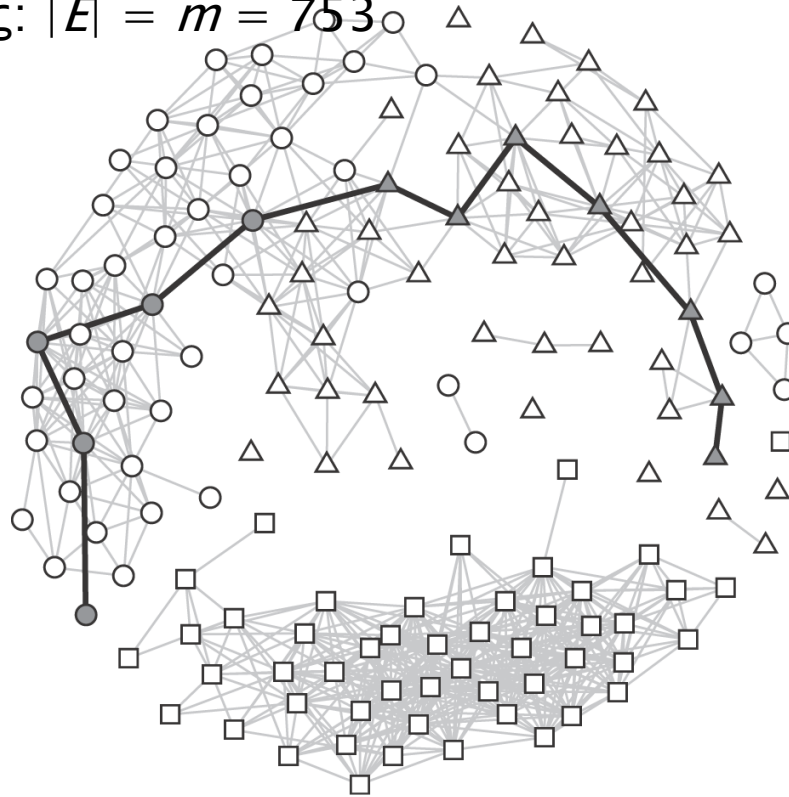
όπου  $\sigma$  είναι η παράμετρος διασποράς.

Εναλλακτικά, μπορούμε να χρησιμοποιήσουμε μια μετρική απόστασης.

## Γράφημα ομοιότητας για το σύνολο δεδομένων Iris: Ομοιότητα κατά Gauss

$\sigma = 1/\sqrt{2} = 0.777$ , υπάρχει ακμή αν  $w_{ij} \geq 0.777$   
(για απόσταση, υπάρχει ακμή αν  $w_{ij} < d$ )

τάξη:  $|V| = n = 150$ , μέγεθος:  $|E| = m = 753$



# Τοπολογικά γνωρίσματα γραφημάτων

Τα γνωρίσματα ενός γραφήματος είναι *τοπικά* αν ισχύουν μόνο για έναν κόμβο (ή μία ακμή), ή *καθολικά* αν αναφέρονται σε ολόκληρο το γράφημα.

**Βαθμός:** Ο βαθμός ενός κόμβου  $v_i \in G$  ορίζεται ως

$$d_i = \sum_j A(i, j)$$

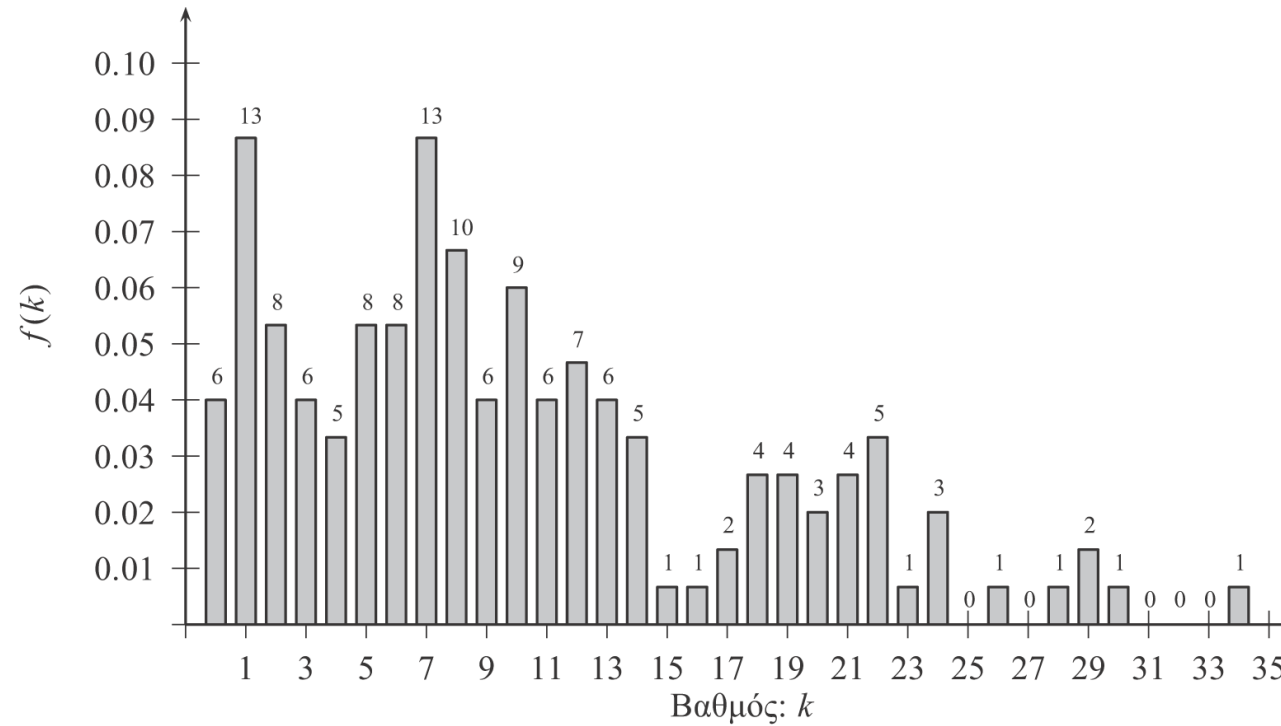
Το αντίστοιχο καθολικό γνώρισμα για ολόκληρο το γράφημα  $G$  είναι ο μέσος βαθμός:

$$\mu_d = \frac{\sum_i d_i}{n}$$

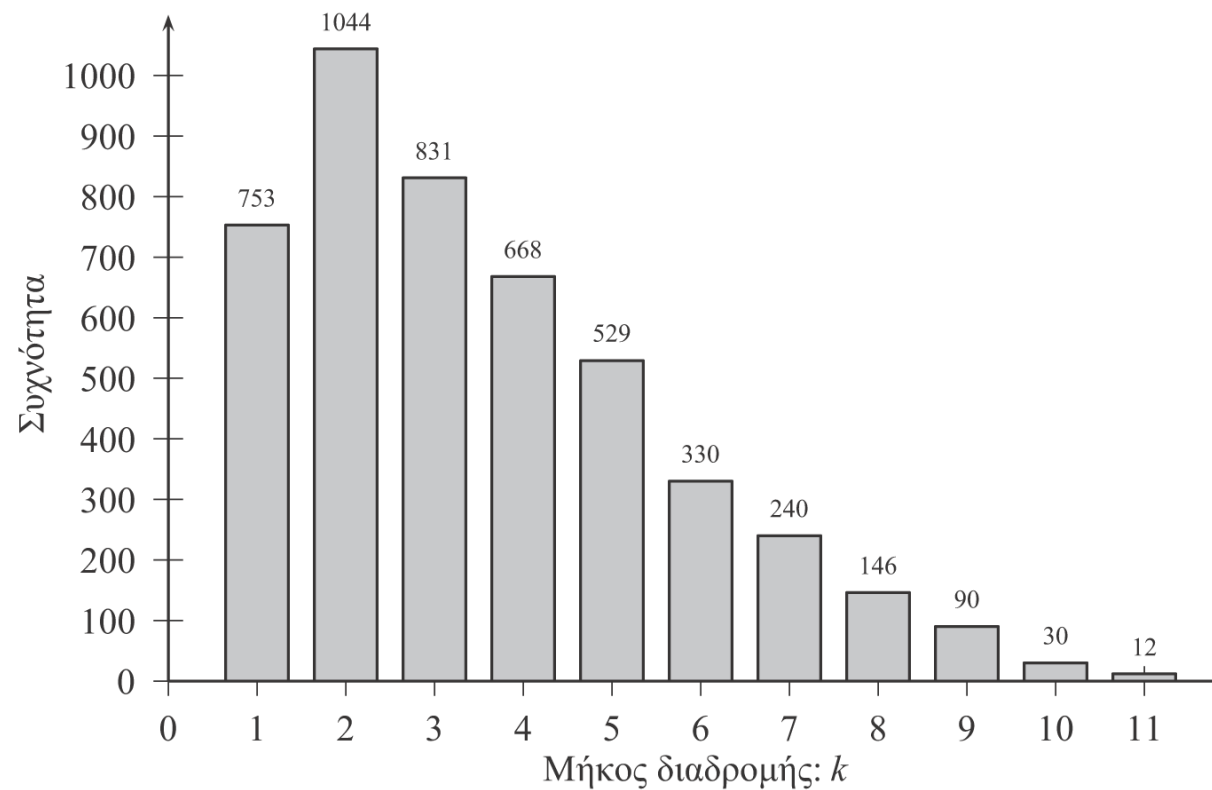
**Μέσο μήκος διαδρομής:** Το μέσο μήκος διαδρομής δίνεται από τη σχέση

$$\mu_L = \frac{\sum_i \sum_{j>i} d(v_i, v_j)}{\binom{n}{2}} = \frac{2}{n(n-1)} \sum_i \sum_{j>i} d(v_i, v_j)$$

# Γράφημα του συνόλου δεδομένων Iris: Κατανομή βαθμών



# Γράφημα του συνόλου δεδομένων Iris: Ιστόγραμμα μήκους διαδρομής



# Εκκεντρότητα, ακτίνα και διάμετρος

Η *εκκεντρότητα* ενός κόμβου  $v_i$  είναι η μέγιστη απόσταση του  $v_i$  από οποιονδήποτε άλλον κόμβο του γραφήματος:

$$e(v_i) = \max_j \{d(v_i, v_j)\}$$

Η *ακτίνα* ενός συνεκτικού γραφήματος συμβολίζεται με  $r(G)$  και είναι η ελάχιστη εκκεντρότητα οποιουδήποτε κόμβου του γραφήματος:

$$r(G) = \min_i \{e(v_i)\} = \min_i \left\{ \max_j \{d(v_i, v_j)\} \right\}$$

Η *διάμετρος* συμβολίζεται με  $d(G)$  και είναι η μέγιστη εκκεντρότητα οποιουδήποτε κόμβου του γραφήματος:

$$d(G) = \max_i \{e(v_i)\} = \max_{i,j} \{d(v_i, v_j)\}$$

Στην περίπτωση ενός μη συνεκτικού γραφήματος, οι τιμές υπολογίζονται για όλες τις συνεκτικές συνιστώσες του γραφήματος.

Η διάμετρος ενός γραφήματος  $G$  επηρεάζεται από τις έκτοπες τιμές (outliers). Μια πιο ανθεκτική έννοια είναι η *πραγματική διάμετρος*, που ορίζεται ως το ελάχιστο πλήθος αλμάτων για το οποίο ένα μεγάλο ποσοστό –συνήθως της τάξης του 90%– των κόμβων όλων των συνδεδεμένων ζευγών είναι προσπελάσιμοι ο ένας από τον άλλο.



# Συντελεστής συσταδοποίησης

Ο συντελεστής συσταδοποίησης ενός κόμβου  $v_i$  είναι ένα μέτρο της πυκνότητας των ακμών στη γειτονιά του  $v_i$ .

Έστω ότι  $G_i = (V_i, E_i)$  είναι το υπογράφημα που επάγεται από τους γείτονες της κορυφής  $v_i$ . Σημειώστε ότι ο κόμβος  $v_i \notin V_i$  επειδή έχουμε υποθέσει ότι το υπογράφημα  $G$  είναι απλό.

Έστω ότι  $|V_i| = n_i$  είναι το πλήθος των γειτόνων του  $v_i$ , και  $|E_i| = m_i$  είναι το πλήθος των ακμών που υπάρχουν ανάμεσα στους γείτονες του  $v_i$ . Ο συντελεστής συσταδοποίησης του  $v_i$  ορίζεται ως

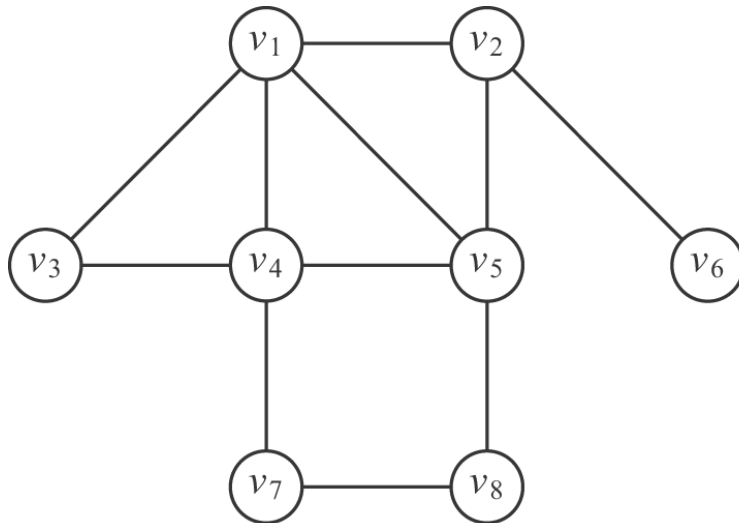
$$C(v_i) = \frac{\text{πλήθος κόμβων στο } G_i}{\text{μέγιστο πλήθος κόμβων στο } G_i} = \frac{m_i}{\binom{n_i}{2}} = \frac{2 \cdot m_i}{n_i(n_i - 1)}$$

Ο συντελεστής συσταδοποίησης ενός γραφήματος  $G$  είναι απλώς ο μέσος συντελεστής συσταδοποίησης για όλους τους κόμβους και δίνεται από τη σχέση

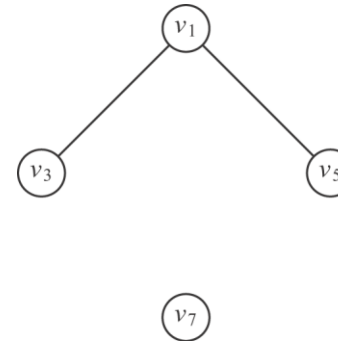
$$C(G) = \frac{1}{n} \sum_i C(v_i)$$

Επειδή το  $C(v_i)$  είναι καλώς ορισμένο μόνο για κόμβους με βαθμό  $d(v_i) \geq 2$ , μπορούμε να ορίσουμε ότι θα ισχύει  $C(v_i) = 0$  αν  $d_i < 2$ .

# Συντελεστής συσταδοποίησης



Το γράφημα που επάγεται από τον κόμβο  $v_4$ :



Ο συντελεστής συσταδοποίησης του κόμβου  $v_4$  είναι

$$C(v_4) = \frac{2}{\binom{4}{2}} = \frac{2}{6} = 0.33$$

Ο συντελεστής συσταδοποίησης για ολόκληρο το γράφημα  $G$  είναι

$$C(G) = \frac{1}{8} \left( \frac{1}{2} + \frac{1}{3} + 1 + \frac{1}{3} + \frac{1}{3} \right) = \frac{2.5}{8} = 0.3125$$

# Ανάλυση κεντρικότητας

**Κεντρικότητα του βαθμού:** Η απλούστερη έννοια κεντρικότητας είναι ο βαθμός  $d_i$  μιας κορυφής  $v_i$  –όσο μεγαλύτερος είναι ο βαθμός, τόσο πιο σημαντική ή κεντρική είναι η κορυφή.

**Κεντρικότητα της εκκεντρότητας:** Η κεντρικότητα της εκκεντρότητας ορίζεται ως εξής:

$$c(v_i) = \frac{1}{e(v_i)} = \frac{1}{\max_j \{d(v_i, v_j)\}}$$

Όσο μικρότερη είναι η εκκεντρότητα ενός κόμβου  $e$  (ή πιο μεγάλη η κεντρικότητα της εκκεντρότητας), τόσο πιο κεντρικός είναι ο κόμβος.

**Κεντρικότητα της εγγύτητας:** Η κεντρικότητα της εγγύτητας χρησιμοποιεί το άθροισμα όλων των αποστάσεων για να υπολογίσει πόσο κεντρικός είναι ένας κόμβος:

$$c(v_i) = \frac{1}{\sum_j d(v_i, v_j)}$$

# Κεντρικότητα της ενδιαμεσότητας

Η κεντρικότητα της ενδιαμεσότητας μετρά πόσες συντομότερες διαδρομές μεταξύ όλων των ζευγών κορυφών περιλαμβάνουν την κορυφή  $v_i$ . Αυτό παρέχει μια ένδειξη για το πόσο κεντρικός είναι ο ρόλος «παρακολούθησης» που παίζει η  $v_i$  για διάφορα ζεύγη κόμβων.

Έστω ότι με  $\eta_{jk}$  συμβολίζουμε το πλήθος των συντομότερων διαδρομών μεταξύ των κορυφών  $v_j$  και  $v_k$ , και έστω ότι με  $\eta_{jk}(v_i)$  συμβολίζουμε το πλήθος τέτοιων διαδρομών στις οποίες περιλαμβάνεται ή περιέχεται η κορυφή  $v_i$ .

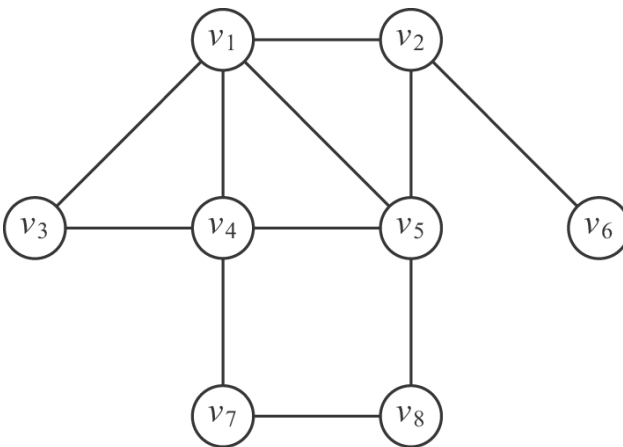
Το ποσοστό των διαδρομών που διέρχονται από την κορυφή  $v_i$  συμβολίζεται με

$$\gamma_{jk}(v_i) = \frac{\eta_{jk}(v_i)}{\eta_{jk}}$$

Η κεντρικότητα της ενδιαμεσότητας για έναν κόμβο  $v_i$  ορίζεται ως

$$c(v_i) = \sum_{\substack{j \neq i \\ k \neq i \\ k > j}} \sum_{k \neq i} \gamma_{jk}(v_i) = \sum_{j \neq i} \sum_{\substack{k \neq i \\ k > j}} \frac{\eta_{jk}(v_i)}{\eta_{jk}}$$

# Τιμές κεντρικότητας



Κεντρικότητα	$v_1$	$v_2$	$v_3$	$v_4$	$v_5$	$v_6$	$v_7$	$v_8$
Βαθμού	<b>4</b>	3	2	<b>4</b>	<b>4</b>	1	2	2
Εκκεντρότητας	<b>0.5</b>	0.33	0.33	0.33	<b>0.5</b>	0.25	0.25	0.33
$e(v_i)$	2	3	3	3	2	4	4	3
Εγγύτητας	<b>0.100</b>	0.083	0.071	0.091	<b>0.100</b>	0.056	0.067	0.071
$\sum_j d(v_i, v_j)$	10	12	14	11	10	18	15	14
Ενδιαμεσότητα	4.5	6	0	5	<b>6.5</b>	0	0.83	1.17

Με έντονα ο πιο κεντρικός κόμβος ανάλογα με τη μετρική

# Ιδιότητα του μικρού κόσμου

Έχει παρατηρηθεί ότι πολλά πραγματικά γραφήματα διαθέτουν την ιδιότητα του αποκαλούμενου *μικρού κόσμου*, η οποία ορίζει ότι υπάρχει μια σύντομη διαδρομή μεταξύ οποιουδήποτε ζεύγους κόμβων. Λέμε ότι ένα γράφημα  $G$  εμφανίζει συμπεριφορά μικρού κόσμου αν το μέσο μήκος διαδρομής  $\mu_L$  αλλάζει κλίμακα λογαριθμικά ως προς το πλήθος των κόμβων του γραφήματος, δηλαδή αν ισχύει

$$\mu_L \propto \log n$$

όπου  $n$  είναι το πλήθος των κόμβων του γραφήματος.

Λέμε ότι ένα γράφημα έχει την ιδιότητα του υπερ-μικρού κόσμου (ultra-small-world property) αν το μέσο μήκος διαδρομής είναι πολύ μικρότερο από το  $\log n$ , δηλαδή αν ισχύει  $\mu_L \ll \log n$ .

# Η ιδιότητα της ανεξαρτησίας από την κλίμακα

Σε πολλά πραγματικά γραφήματα, έχει παρατηρηθεί ότι η εμπειρική κατανομή βαθμών  $f(k)$  εμφανίζει μια συμπεριφορά ανεξαρτησίας από την κλίμακα (scale-free) η οποία αποτυπώνεται από μια σχέση δυνάμεων του  $k$ . Δηλαδή, η πιθανότητα να έχει ένας κόμβος βαθμό  $k$  ικανοποιεί τη συνθήκη

$$f(k) \propto k^{-\gamma}$$

Υπολογίζοντας τον λογάριθμο και για τα δύο μέλη της Εξίσωσης, παίρνουμε

$$\log f(k) = \log(\alpha k^{-\gamma})$$

$$\text{ή } \log f(k) = -\gamma \log k + \log \alpha$$

δηλαδή την εξίσωση μιας ευθείας στο διάγραμμα των  $k$  και  $f(k)$  με άξονες λογαριθμικής κλίμακας (log-log), όπου το  $-\gamma$  δίνει την κλίση της ευθείας.

# Το φαινόμενο της συσταδοποίησης

Στα πραγματικά γραφήματα παρατηρείται συχνά και το *φαινόμενο της συσταδοποίησης*: Δύο κόμβοι είναι πιο πιθανό να συνδέονται αν έχουν κοινό γείτονα. Το φαινόμενο αυτό αποτυπώνεται στον υψηλό συντελεστή συσταδοποίησης για το γράφημα  $G$ .

Έστω ότι με  $C(k)$  συμβολίζουμε τον μέσο συντελεστή συσταδοποίησης για όλους τους κόμβους με βαθμό  $k$ . τότε, το φαινόμενο της συσταδοποίησης εκδηλώνεται επίσης ως μια σχέση δυνάμεων μεταξύ των  $C(k)$  και  $k$ :

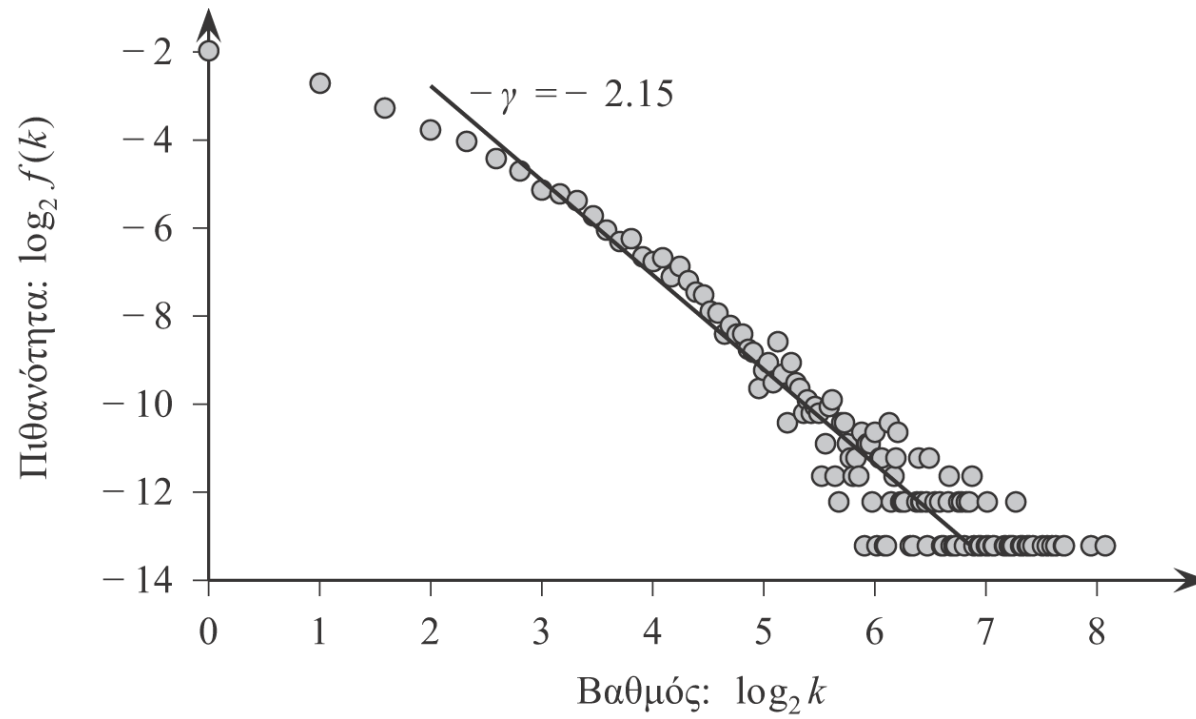
$$C(k) \propto k^{-\gamma}$$

Δηλαδή, το διάγραμμα log-log των  $k$  και  $C(k)$  εμφανίζει τη συμπεριφορά ευθείας με αρνητική κλίση  $-\gamma$ .



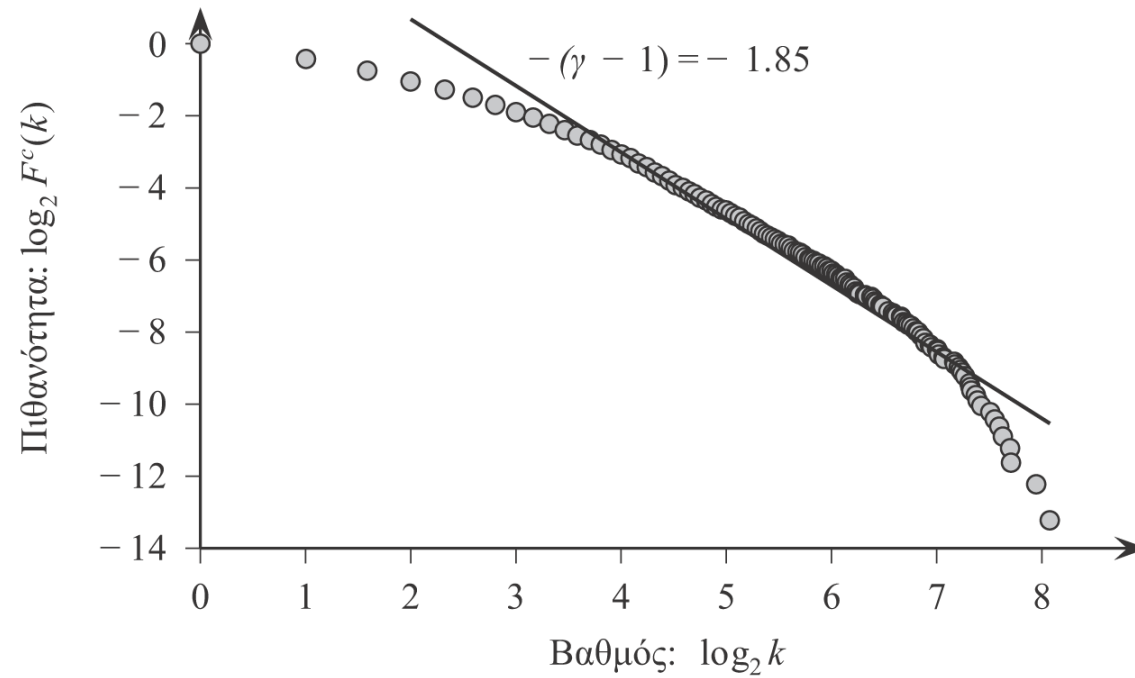
# Κατανομή βαθμών: Δίκτυο αλληλεπίδρασης ανθρώπινων πρωτεϊνών

$|V| = n = 9521$ ,  $|E| = m = 37060$

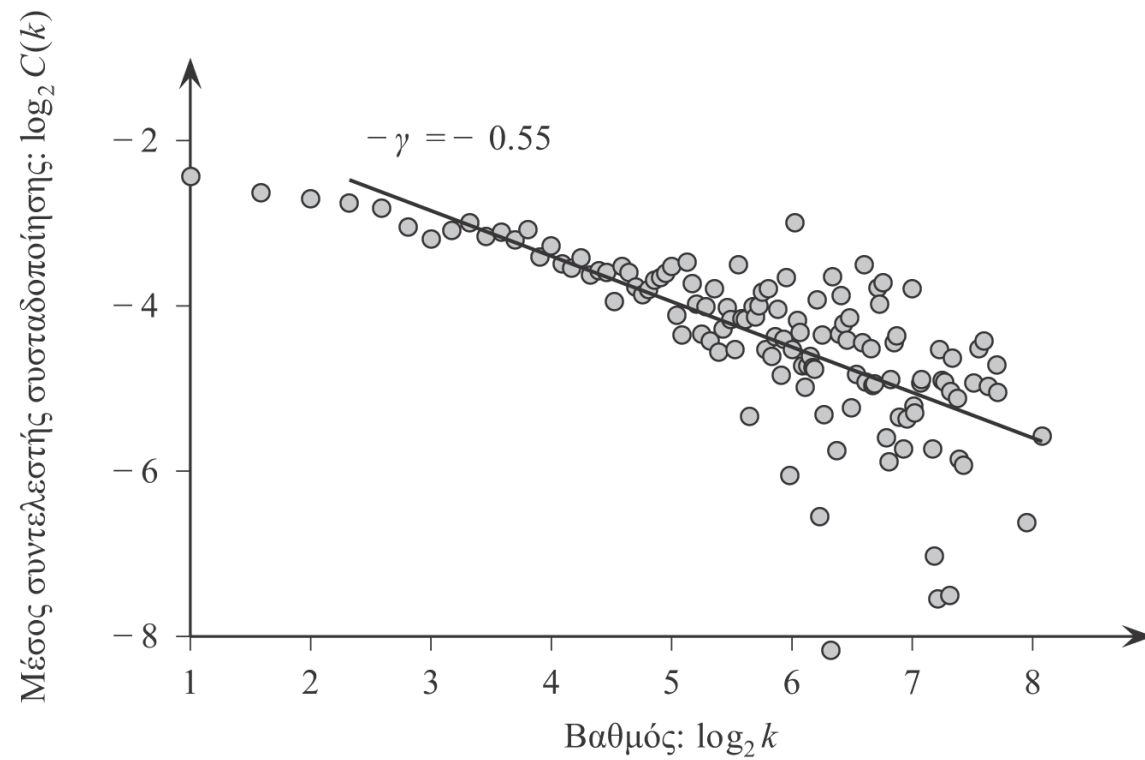


# Αθροιστική κατανομή βαθμών

$F^c(k) = 1 - F(k)$ , όπου  $F(k)$  είναι η συνάρτηση CDF για την  $f(k)$



# Μέσος συντελεστής συσταδοποίησης



# Το μοντέλο του τυχαίου γραφήματος των Erdős-Rényi

Το μοντέλο ER καθορίζει μια συλλογή γραφημάτων  $G(n, m)$  με  $n$  κόμβους και  $m$  ακμές, τέτοια ώστε κάθε γράφημα  $G \in \mathcal{G}$  να έχει την ίδια πιθανότητα επιλογής:

$$P(G) = \frac{1}{\binom{M}{m}} = \binom{M}{m}^{-1}$$

όπου  $M = \binom{n}{2} = \frac{n(n-1)}{2}$  και  $\binom{M}{m}$  είναι το πλήθος όλων των γραφημάτων που μπορούν να προκύψουν με  $m$  ακμές (και  $n$  κόμβους).

**Παραγωγή τυχαίου γραφήματος:** Επιλέγουμε τυχαία δύο διαφορετικές κορυφές  $v_i, v_j \in V$ , και προσθέτουμε την ακμή  $(v_i, v_j)$  στο  $E$ , με την προϋπόθεση ότι η ακμή δεν υπάρχει ήδη στο γράφημα  $G$ . Η διαδικασία επαναλαμβάνεται μέχρι να προστεθούν στο γράφημα ακριβώς  $m$  ακμές.

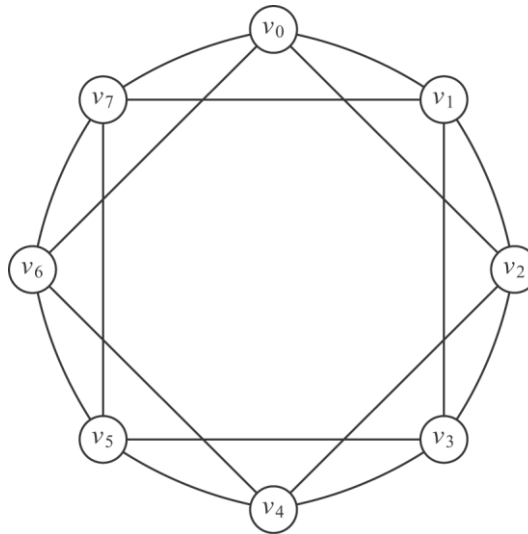
*Αποδεικνύεται ότι τα τυχαία γραφήματα ER εμφανίζουν συμπεριφορά μικρού κόσμου.*

# Κανονικό γράφημα

Κανονικό (regular) γράφημα βαθμού  $2k$ : έχει  $n$  κόμβους σε κυκλική διάταξη, όπου κάθε κόμβος είναι συνδεδεμένος με  $k$  γείτονες στα δεξιά και  $k$  γείτονες στα αριστερά.

Το κανονικό γράφημα εμφανίζει υψηλή τοπική συσταδοποίηση.

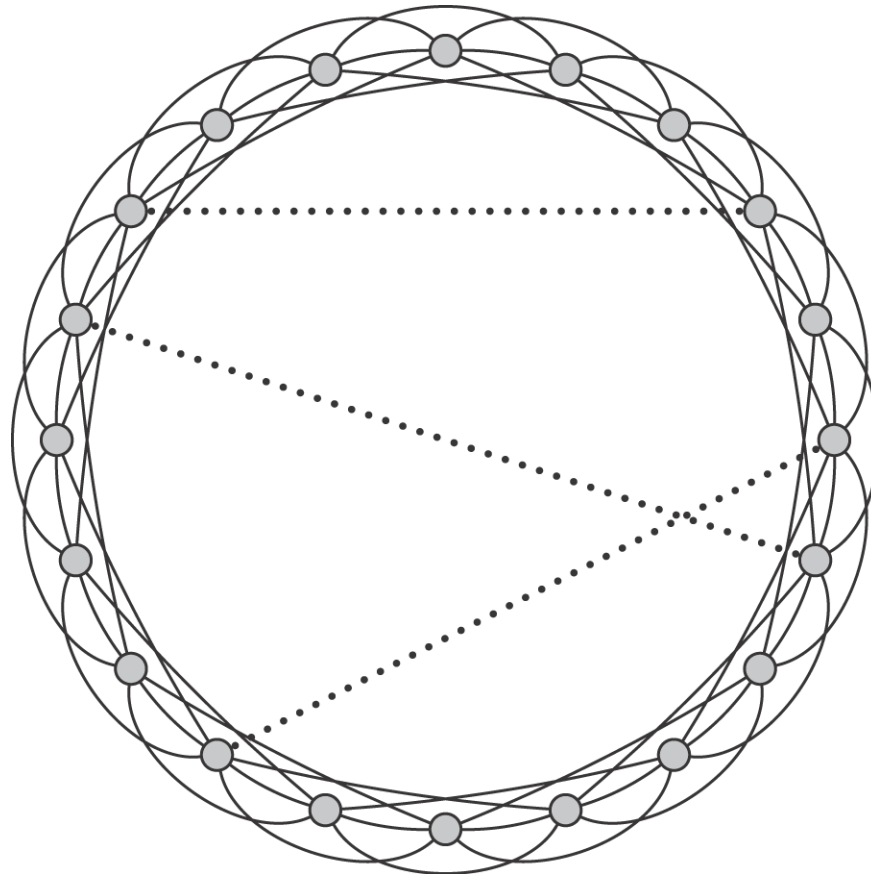
Κανονικό γράφημα:  $n = 8, k = 2$



# Το μοντέλο του γραφήματος μικρού κόσμου των Watts-Strogatz

Το μοντέλο των Watts-Strogatz (WS) ξεκινά από ένα κανονικό (regular) γράφημα βαθμού  $2k$ . Το κανονικό γράφημα εμφανίζει υψηλή τοπική συσταδοποίηση. Αν προσθέσουμε λίγη τυχειότητα, αυτό θα έχει ως αποτέλεσμα να εκδηλωθούν φαινόμενα μικρού κόσμου.

$n = 20, k = 3$



# Τυχαία διαταραχή του κανονικού γραφήματος

**Επανασύνδεση ακμών:** Για κάθε ακμή  $(u, v)$  του γραφήματος, με πιθανότητα  $r$ , αντικαθιστούμε τον κόμβο  $v$  με κάποιον άλλο τυχαία επιλεγμένο κόμβο αποφεύγοντας τους βρόχους και τις επαναλαμβανόμενες ακμές.

**Συντομεύσεις ακμών:** Προσθέτουμε λίγες ακμές *συντόμευσης* μεταξύ τυχαίων ζευγών κόμβων, με το  $r$  να είναι η πιθανότητα, ανά ακμή, της προσθήκης μιας ακμής συντόμευσης.

# Ιδιότητες των γραφημάτων Watts-Strogatz

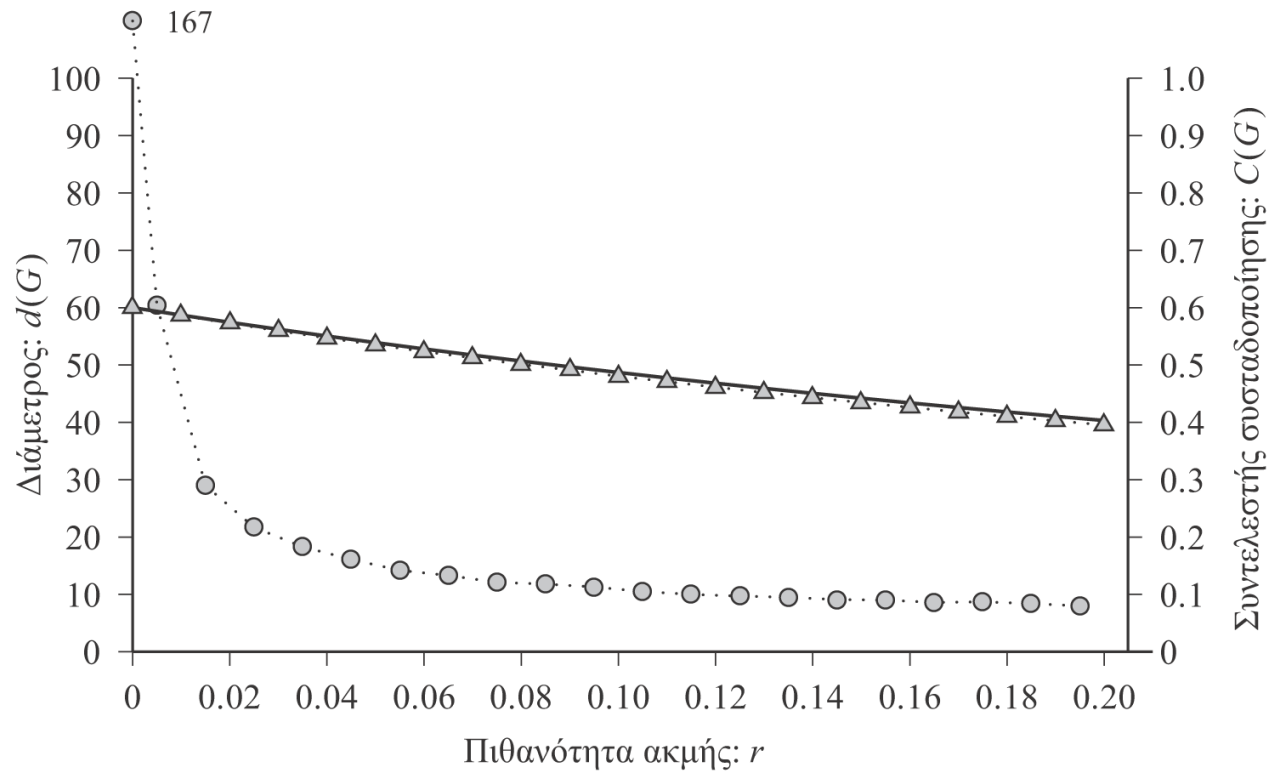
**Κατανομή βαθμών:** Η κατανομή βαθμών δεν συμμορφώνεται με κάποια σχέση δυνάμεων.

**Συντελεστής συσταδοποίησης:** Για μικρές τιμές του  $r$ , ο συντελεστής συσταδοποίησης παραμένει υψηλός.

**Διάμετρος:** Ακόμα και μικρές τιμές της πιθανότητας  $r$  μιας ακμής συντόμευσης είναι αρκετές για να μειωθεί η διάμετρος από  $O(n)$  σε  $O(\log n)$ .



# Μοντέλο των Watts-Strogatz: Διάμετρος (κύκλοι) και συντελεστής συσταδοποίησης (τρίγωνα)



# Το μοντέλο ανεξαρτήτου κλίμακας των Barabási-Albert

Το μοντέλο των Barabási-Albert (BA) δίνει μια ανεξάρτητη από την κλίμακα κατανομή βαθμών, βασιζόμενο στην έννοια της *προνομιακής προσάρτησης*: δηλαδή, οι ακμές που ξεκινούν από τη νέα κορυφή είναι πιο πιθανό να ενώνονται με κόμβους υψηλότερων βαθμών.

Έστω ότι τη χρονική στιγμή  $t$ , το γράφημα συμβολίζεται με  $G_t$ , το πλήθος των κόμβων του συμβολίζεται με  $n_t$ , και το πλήθος των ακμών του συμβολίζεται με  $m_t$ .

**Καθορισμός αρχικής κατάστασης:** Το μοντέλο BA ξεκινά με ένα αρχικό γράφημα  $G_0$ , όπου κάθε κόμβος είναι συνδεδεμένος με τον αριστερό και τον δεξιό γείτονά του σε κυκλική διάταξη. Επομένως, ισχύει  $m_0 = n_0$ .

**Ανάπτυξη και προνομιακή προσάρτηση:** Το μοντέλο BA παράγει ένα νέο γράφημα  $G_{t+1}$  από το  $G_t$  προσθέτοντας ακριβώς έναν νέο κόμβο  $u$ , καθώς και  $q \leq n_0$  νέες ακμές από τον  $u$  προς  $q$  διαφορετικούς κόμβους  $v_j \in G_t$ , όπου η πιθανότητα  $\pi_t(v_j)$  να επιλεγεί ο κόμβος  $v_j$  είναι ανάλογη του βαθμού του στο  $G_t$  και δίνεται από τη σχέση

$$\pi_t(v_j) = \frac{d_j}{\sum_{v_i \in G_t} d_i}$$

# Γράφημα των Barabási-Albert

Στη χρονική στιγμή  $t = 0$ , το γράφημα έχει αρχικά 3 πλήρως συνδεδεμένες κορυφές,  $v_0$ ,  $v_1$  και  $v_2$  (γκρίζο χρώμα).

Στη χρονική στιγμή  $t = 1$ , προστίθεται η κορυφή  $v_3$ , με ακμές προς τις  $v_1$  και  $v_2$ , οι οποίες επιλέγονται σύμφωνα με την κατανομή

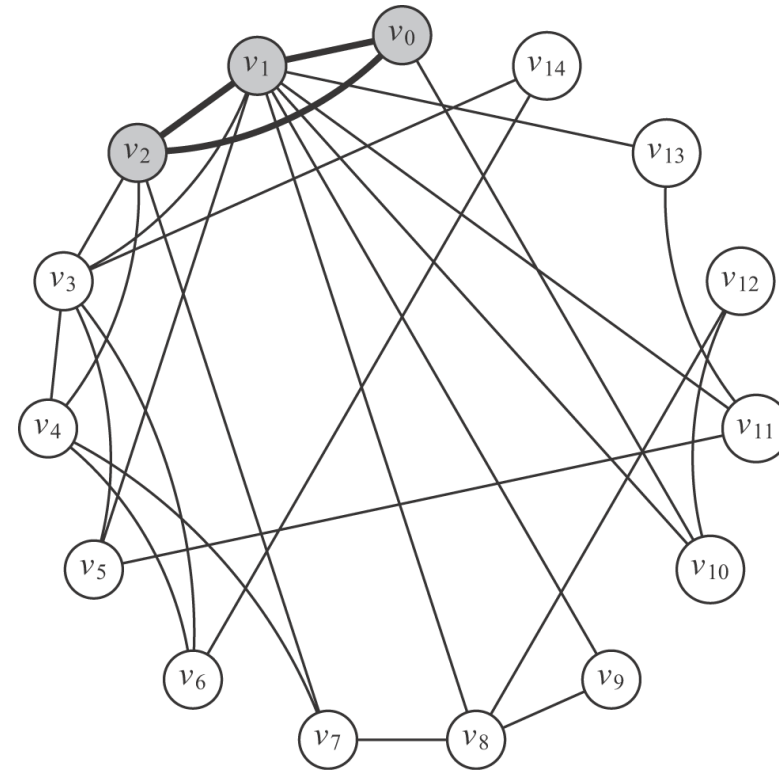
$$\pi_0(v_i) = 1/3 \text{ για } i = 0, 1, 2$$

Στη χρονική στιγμή  $t = 2$ , προστίθεται η κορυφή  $v_4$ . Επιλέγονται κατά προτίμηση οι κορυφές  $v_2$  και  $v_3$  σύμφωνα με την κατανομή πιθανότητας

$$\pi_1(v_0) = \pi_1(v_3) = \frac{2}{10} = 0.2$$

$$\pi_1(v_1) = \pi_1(v_2) = \frac{3}{10} = 0.3$$

$$n_0 = 3, q = 2, t = 12$$



# Ιδιότητες των γραφημάτων BA

**Κατανομή βαθμών:** Για σταθερό  $q$  και μεγάλο  $k$ , το μοντέλο BA παράγει μια κατανομή βαθμών που περιγράφεται από μια σχέση δυνάμεων με  $\gamma = 3$ , ειδικά για μεγάλους βαθμούς.

**Διάμετρος:** τα γραφήματα εμφανίζουν συμπεριφορά *πολύ μικρού κόσμου* για  $q > 1$ .

**Συντελεστής συσταδοποίησης:** Ο αναμενόμενος συντελεστής συσταδοποίησης των γραφημάτων BA είναι παρόμοιος με τον συντελεστή συσταδοποίησης για τυχαία γραφήματα.

# Μοντέλο των Barabási-Albert: Κατανομή βαθμών

$n_0 = 3, t = 997, q = 3$

