

Nemlineáris Dinamikai Modellek a Biológiában

járványterjedés véletlen hálózatokon

8. gyakorlat

Juhász János (juhasz.janos@itk.ppke.hu)

Schäffer Katalin (sch.katalin17@gmail.com)

Hálózatok

- Elemek (csúcsok) közti kapcsolatok (élek) -> hálózat, gráf
 - Pl: sejtautomata (szabályos rács hálózat), városokat összekötő úthálózat, social network, internet, tápláléklánc (irányított gráf), fa struktúrák (spec gráf), fehérje interakciós hálózatok,...
- A hálózatok különböző mérőszámokkal írhatók le, vizsgálhatók
 - Pl: csúcsok ,élek száma, csúcs fokszáma, átlagos fokszám, kapcsoltsági paraméterek,...
- Ha a mérőszámokat ismerjük, akkor generálható ezeknek megfelelő **véletlen hálózat, gráf**
 - Az azonos paraméterű véletlen hálózatok viselkedése hasonló (annak ellenére ,hogy a konkrét csúcs, él párok nem egyeznek)
 - Véletlen gráfok pl: **Erdős-Rényi gráfok, Barabási-Albert gráfok, Strogatz-Watts gráfok**
- A **hálózatokon terjedő folyamatokat** is leírhatunk (pl: információ/anyag áramlás, **járványterjedés,...**)

Hálózatokról és alkalmazásukról: <http://networksciencebook.com/>

Erdős-Rényi gráfok

- Generálása: minden él adott valószínűséggel egymástól függetlenül van behúzva
 - n csúcs,
 - k csúcs fokszáma, $P(k)$ a fokszámok eloszlása
 - p minden lehetséges él behúzásának valószínűsége

$$P(\text{deg}(v) = k) = \binom{n}{k} p^k (1-p)^{n-k}$$

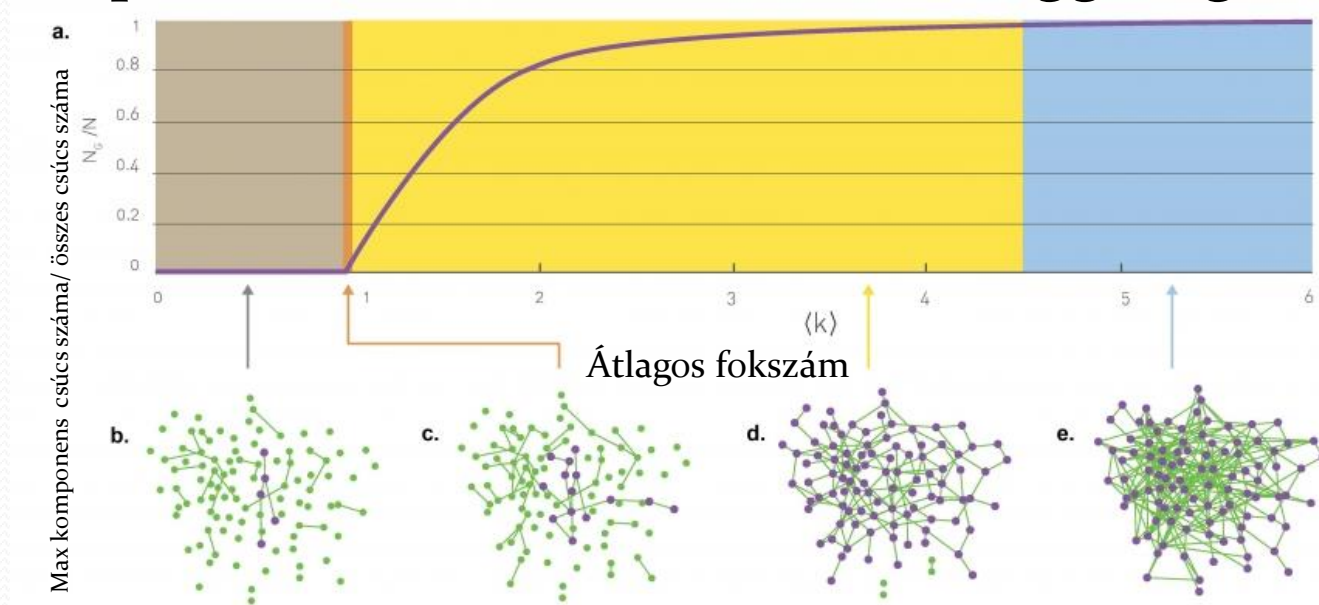
$$np = \lambda$$

$$P(\text{deg}(v) = k) \approx e^{-\lambda} \frac{\lambda^k}{k!}$$

$$\lim_{n \rightarrow \infty} np$$

Erdős-Rényi gráfok

- $\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{np}{\ln(n)} > 1$ \rightarrow létezik óriás komponens (összefüggő részgráf), összefüggő a gráf
- $\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{np}{\ln(n)} < 1$ \rightarrow kisebb méretű ($\text{const} \cdot \ln(n)$) komponensek vannak, nem összefüggő a gráf



Barabási-Albert gráfok

- Csúcsok száma $1 \dots n_0$
- G_{n_0} kiindulási gráf
- G_{n_0+i+1} új csúcs
- Minden lépésben egy csúcsot és m élet ($m < n_0$) veszünk hozzá

$$i \rightarrow \infty \quad P\left((n_0 + i + 1, j) \in E(G_{n_0+i+1})\right) \approx \frac{\deg(j)}{\sum_{1 \leq k \leq n_0+i} \deg(k)}$$

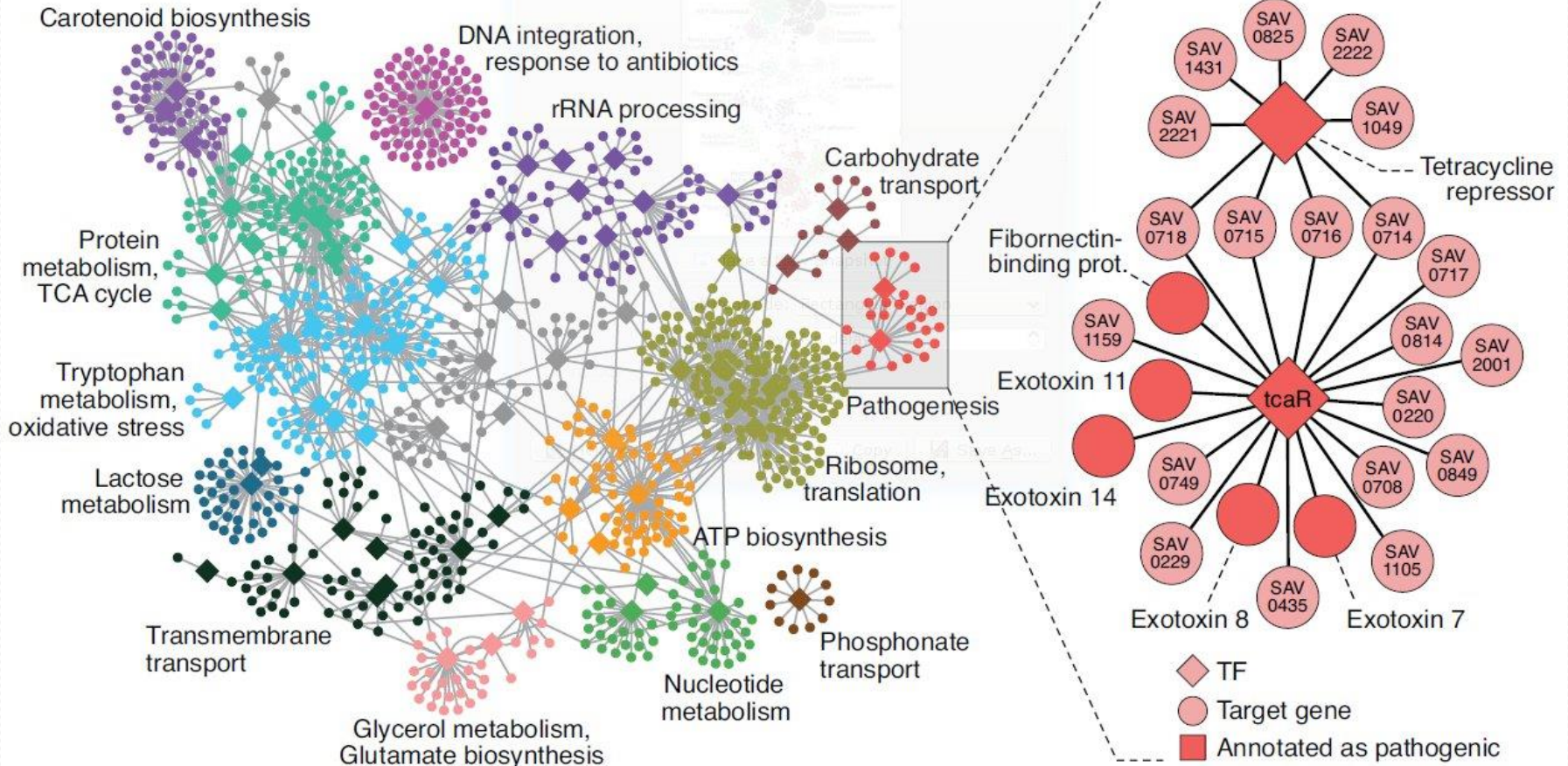
$$P(\deg(v) = k) \approx \frac{\text{const}(G_{n_0}, m)}{k^3}, \quad k \gg n_0$$

- Nem egyenletesen húzza be az éleket, hanem preferencia alapon, nagyobb fokszámú csúcshoz nagyobb valószínűséggel
- Néhány nagy fokszámú csúcs lesz – **hub** (csomópont)
 - Pl: Budapest a magyar úthálózatban, egy népszerű ember a Facebookon, egy általános transzkripciósfaktor a sejtben

Barabási-Albert gráfok

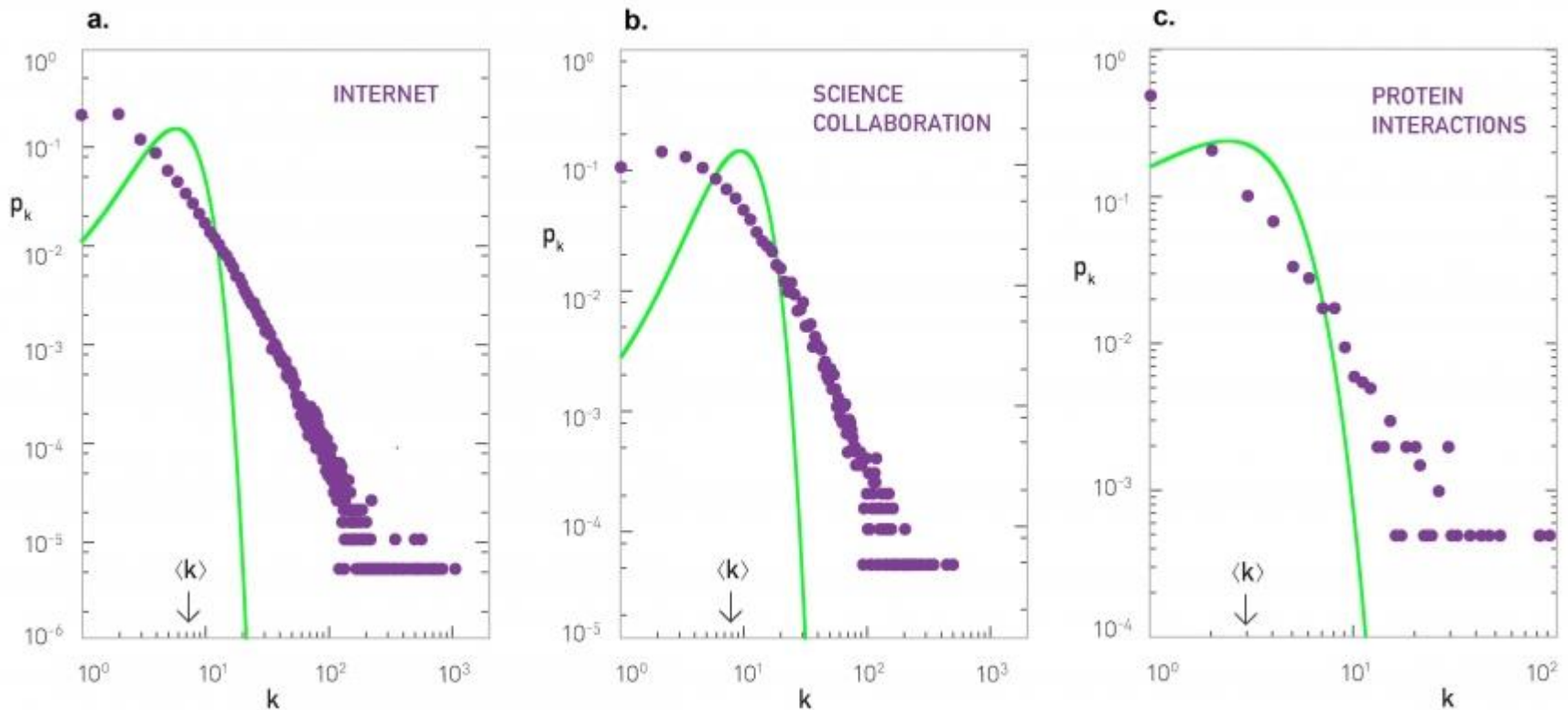
- Sok valós hálózat ilyen, pl.: közlekedési, ismertségi, gén regulációs, sejt anyagcsere hálózatok, fehérje interakciók, stb...

S. aureus community network



Barabási-Albert gráfok

- A valóság nem véletlen:
 - Különböző gráfok fokszám eloszlása hasonló (sokszor Barabási-Albert gráfokéra jellemző)



Strogatz-Watts „small-world” gráfok

- Reguláris körgráf ($d=2,4,6,\dots$)
 - d =szomszédság: a körgráfban hány szomszéd van összekötve
- Végigmenve a csúcsokon minden él végpontját β valószínűséggel módosítjuk egyenletes eloszlás szerint
- $0 < \beta \ll 1$ → majdnem körgráf, néhány extra éllel
- $E(G) = \frac{nd}{2}$ small world gráf lesz
- $\beta = 0$ eredeti szabályos gráf
- $\beta = 1$ Erdős-Rényi gráf
- Élek száma: $p = \frac{nd}{2} / \binom{n}{2}$
- Interpolál véletlen és szabályos gráf között

Feladatok:

- Generáljatok különböző véletlen gráfokat! Figyeljétek meg a paraméterek megváltoztatásával hogyan változik a gráf!
 - Erdős-Rényi gráfok: **ERmodel.m**
 - Barabási-Albert gráfok: **BAmode.m**
 - Strogatz-Watts gráfok: **RegularNetwork.m** (ez hívja a **WSmodel.m**-et)
 - Kirajzolás: **plotGraphBasic.m**
 - Használatukhoz, a paraméterek jelentéséhez lásd a fv-ek help-jét!
- Számítsátok ki és jelenítsétek meg a gráfok fokszám eloszlásait a **plotKPk[G].m** függvény megírásával!
- Milyen eloszlást mutatnak a fokszámok?
 - Megjegyzések:
 - A gráf leírása egy $n \times n$ -es (szimmetrikus) szomszédsági mátrixsal történik, ami $n_{i,j}$ pozíciójában akkor van egyes, ha az i és a j csúcsokat él köti össze (egyébként 0-k az elemek)
 - A gráf maga kevés csúcs (kis gráf) esetén látszik jól, a fokszám eloszlás viszont nagy gráfoknál mutat jellegzetes eloszlást.

Gráf kapcsoltságának vizsgálata

- Csomózódási (klaszerezési) együttható (c_coeff):
 - Részgráfok c_coeff -jeinek átlagából számítható
 - $c_coeff = \text{szomszédos csúcsok élszáma} / \text{teljes részgráf élszáma}$

Feladat:

- Nézzük meg, hogyan alakul a c_coeff és a gráf 2 pontja közti átlagos legrövidebb út akkor, ha egy szabályos körgráfot WS gráffá, majd random (ER) gráffá alakítunk (`plot_WS_path_length_clastcoeff.m`)!
 - Egészítsétek ki a `ClusterCoefficient.m` függvényt, úgy, hogy a for ciklusban kiszámolja, minden egyes csúcs klaszerezési koefficiensét!
 - Átlagos legrövidebb utat 2 pont közt a gráfban a beépített `Graphallshortestpaths` függvény számolja (Johnson algoritmus)

Járvány terjedése véletlen gráfon

- Véletlen gráfot generálunk
- Csúcsok: személyek, élek: kapcsolatban vannak-e
- Rajta pár beteg csúcsot adunk meg kezdetnek
- Az élek mentén terjed a járvány (mint a sejtautomatában a cellák közt, csak most nem szabályos a ráccsal dolgozunk)
- Az előző implementációkhoz hasonló a járvány lefutása a gráfon is
- A diffegyenetes megoldásnak az az eset felelne meg, ahol mindenki , mindenkivel össze van kötve (teljes gráf)

Járvány terjedése véletlen gráfon

Feladat:

- Egészítsétek ki a `sis_graf.m` kódot a járvány gráfon terjedésével!
- Vizsgáljuk meg különböző szerkezetű és méretű gráfok esetén a különböző paraméterű járványok terjedését!
- A gráf kapcsoltsága (és az átlagos úthossz a csúcsok közt) hogyan hat a járvány terjedésére?
- Megjegyzés: az alapértelmezetten beállított paraméterek a SIS modellt írják most le (ahol nincs immunitás).