

Grafici aleatori e reti nel mondo reale

Federico Bassetti

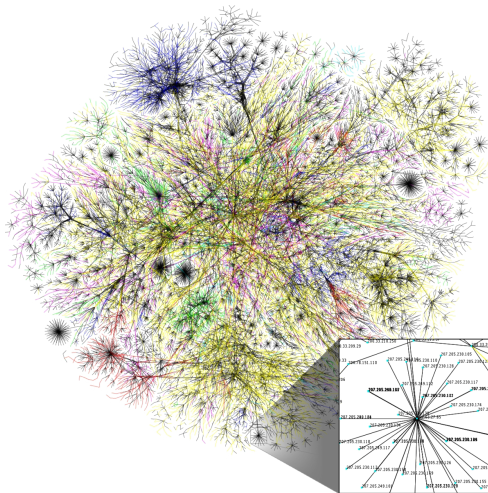
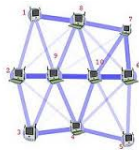
Università degli Studi di Pavia

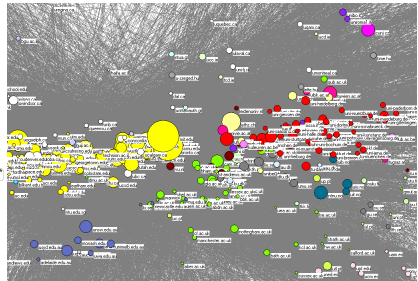
Pavia, 15 Dicembre 2016



1. Reti (Networks) nel mondo reale.

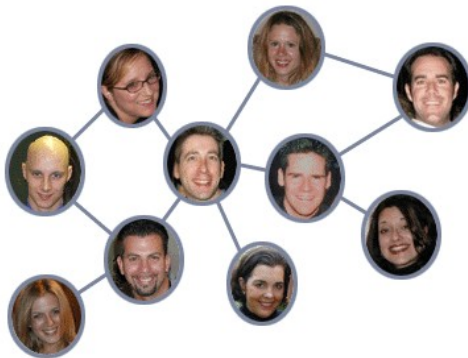
WWW = World Wide Web





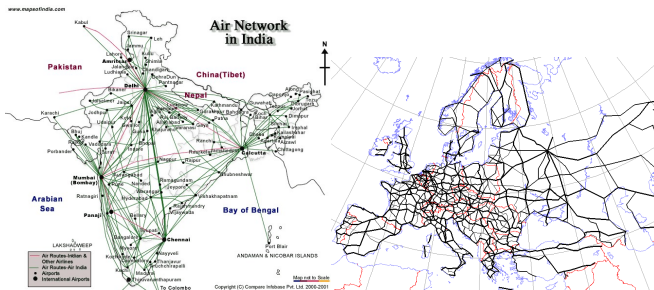
Reti di relazione

(reti di amicizia, reti sociali, reti di collaborazione scientifica,...)



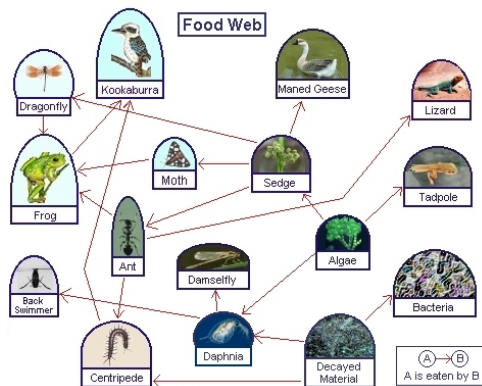
Reti di comunicazione telematica o reale

(reti telefoniche, reti stradali, reti ferroviarie, rotte aeree)



Rete delle linee aeree in India / autostrade EU

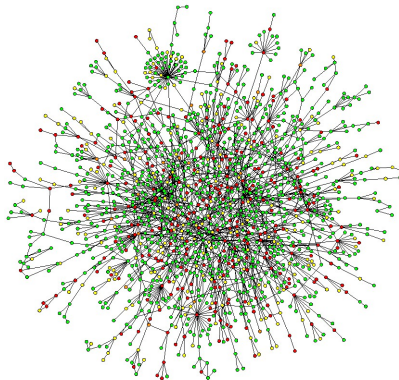
Reti che descrivono sistemi ecologici



Food web (catena alimentare)

Reti biologiche

(reti neurali, reti di trascrizione genetica, reti metaboliche...)



Rete di interazione delle proteine in un fungo

2. Le reti in matematica: i grafi.

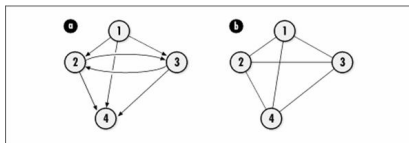
Cos'è un grafo?

In matematica una rete si chiama **grafo**. Un grafo è una coppia

$$G = (\mathcal{N}, \mathcal{A})$$

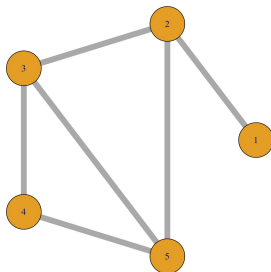
dove \mathcal{N} è un insieme di **nodi** e \mathcal{A} è un insieme di **archi** (link) che li collegano.

Gli archi possono essere **diretti** o **non diretti**. Nel caso di archi diretti si parla di **grafo diretto**.



Grafo non diretto

Ecco un grafo non diretto

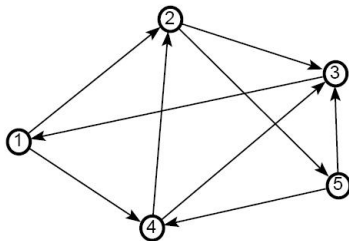


$$\mathcal{N} = \{1, 2, 3, 4, 5\}$$

$$\mathcal{A} = \{(1, 2); (2, 3); (2, 5); (3, 4); (3, 5); (4, 5)\}$$

Grafo diretto

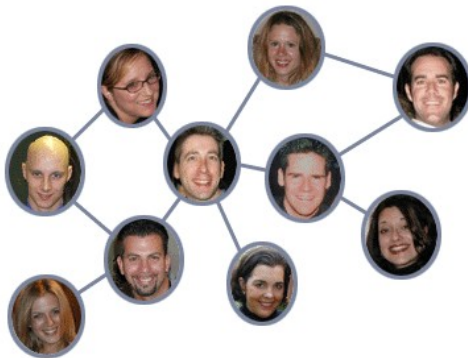
ed ecco un grafo diretto



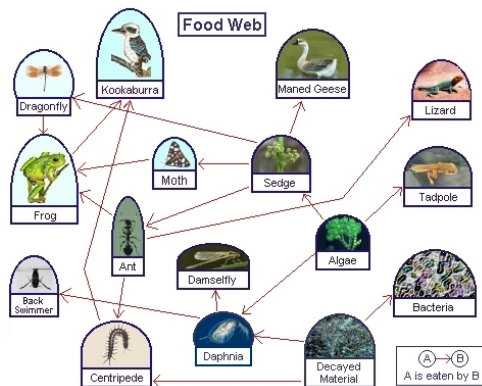
$$\mathcal{N} = \{1, 2, 3, 4, 5\}$$

$$\mathcal{A} = \{(1, 2); (1, 4); (2, 3); (2, 5); (3, 1); (4, 3); (5, 3); (5, 4)\}$$

(... si spera...)

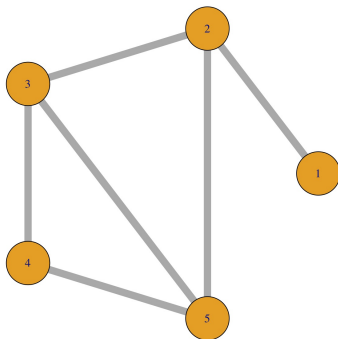


la catena alimentare è diretta



Grado di un nodo

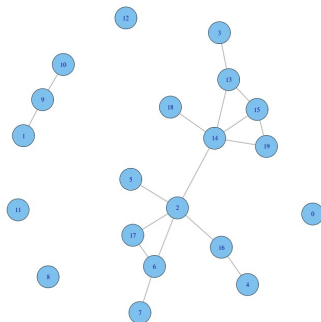
Dato un nodo in un grafo **non diretto** il suo **grado** è il numero di **archi** (link) che possiede.



$$\deg(1) = 1, \deg(2) = 3, \deg(3) = 3, \deg(4) = 2, \deg(5) = 3$$

Componenti connesse

In un grafo non diretto la **componente connessa** di un nodo v è il sottografo costituito dai **nodi raggiungibili** da v .

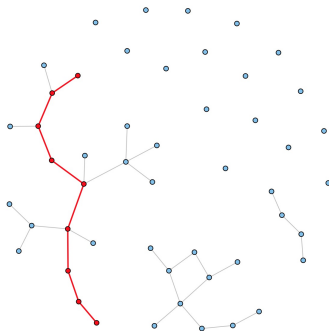


Il 99.91 % della rete Facebook è un'unica componente connessa!

Diametro e distanza fra due nodi

Dato un grafo **non diretto** la **distanza** fra due punti a e b (nella stessa componente connessa) è il numero di nodi nel percorso più breve che collega a e b . Il **diametro** è la distanza massima fra le coppie di nodi contenuti nella stessa componente connessa.

diametro= 8 distanza media= 3.49



Small-world (mondo piccolo)

In molti grafì reali la distanza fra due nodi è molto bassa.

Sei gradi di separazione

Distanza media fra due utenti Facebook

anno	distanza media
2008	5.28
2011	4.74
2016	3.57

Hub

Un **hub** (mozzo, elemento centrale) è un nodo con molti più link degli altri...



L'aeroporto JFK di New York è un HUB!

Hub

Anche Paul Erdős è un hub...



Paul Erdős (Budapest, 26 marzo 1913– Varsavia, 20 settembre 1996)

3. Reti (grafì) aleatori.

Perché un grafo aleatorio?

Molti grafì non **nascono** in modo deterministico.

Vogliamo confrontarli con ipotetiche **realizzazioni** di grafì casuali per comprendere meglio con che **dinamiche** si formano, per **prevederle** (con una certa probabilità) il comportamento...

Perché un grafo aleatorio?

Molti grafici non **nascono** in modo deterministico.

Vogliamo confrontarli con ipotetiche **realizzazioni** di grafici casuali per comprendere meglio con che **dinamiche** si formano, per **prevederle** (con una certa probabilità) il comportamento...

Cos'è un grafo aleatorio?

casuale, aleatorio = non deterministico
= non completamente prevedibile



probabilità

Cos'è un grafo aleatorio?

casuale, aleatorio = non deterministico
= non completamente prevedibile



probabilità

Modelli di grafì aleatori

Erdős-Rényi (1959)

...

Molti modelli sono nati per descrivere **caratteristiche** specifiche osservate in grafì reali.

...

Watts and Strogatz (1998) (small word)

Albert and Barabási (1999,2002) (preferential attachment)

...

Modelli di grafì aleatori

Erdős-Rényi (1959)

...

Molti modelli sono nati per descrivere **caratteristiche** specifiche osservate in grafì reali.

...

Watts and Strogatz (1998) (small word)

Albert and Barabási (1999,2002) (preferential attachment)

...

Cos'è un grafo aleatorio?

Per descrivere una rete aleatoria è importante specificare come **genere** tale rete, ossia con quali **regole probabilistiche** la costruisco.



In termini matematici quale sia la sua **distribuzione di probabilità**.

$$Prob(\gamma) \quad \text{per ogni } \gamma \text{ in } \Gamma$$

dove Γ è l'universo dei grafì γ che voglio considerare.

Cos'è un grafo aleatorio?

Per descrivere una rete aleatoria è importante specificare come **genere** tale rete, ossia con quali **regole probabilistiche** la costruisco.



In termini matematici quale sia la sua **distribuzione di probabilità**.

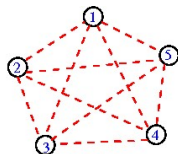
$$Prob(\gamma) \quad \text{per ogni } \gamma \text{ in } \Gamma$$

dove Γ è l'universo dei grafì γ che voglio considerare.

Grafo alla Erdős-Rényi $\mathcal{G}(n, p)$

$\mathcal{G}(n, p)$

- Fisso un numero n nodi.
- Considero tutti gli archi possibili, li accendo (in modo indipendente) con probabilità p (ossia, tiro una moneta e se esce testa metto il link mentre se esce croce non lo metto).



--- = — con prob p
assente con prob $1-p$

Distribuzione dei link in Erdős-Rényi

Come calcolo la probabilità che $\text{deg}(g) = k$, ossia che un nodo g abbia k links?

Guardo tutti i possibili archi che collegano g agli altri $n - 1$ nodi, ossia in tutto $n - 1$ archi. Ricordo che nel grafo aleatorio in questione un arco viene acceso con probabilità p e non viene acceso con probabilità $1 - p$.

Dunque

$$P\{\text{un nodo abbia } k \text{ links}\} = P\{\text{ottenere } k \text{ successi su } n - 1 \text{ tiri}\}$$

Distribuzione dei link in Erdős-Rényi

Come calcolo la probabilità che $\deg(g) = k$, ossia che un nodo g abbia k links?

Guardo tutti i possibili archi che collegano g agli altri $n - 1$ nodi, ossia in tutto $n - 1$ archi. Ricordo che nel grafo aleatorio in questione un arco viene **acceso** con probabilità p e non viene acceso con probabilità $1 - p$.

Dunque

$$P\{\text{un nodo abbia } k \text{ links}\} = P\{\text{ottenere } k \text{ successi su } n - 1 \text{ tiri}\}$$

Distribuzione dei link in Erdős-Rényi

Come calcolo la probabilità che $\deg(g) = k$, ossia che un nodo g abbia k links?

Guardo tutti i possibili archi che collegano g agli altri $n - 1$ nodi, ossia in tutto $n - 1$ archi. Ricordo che nel grafo aleatorio in questione un arco viene acceso con probabilità p e non viene acceso con probabilità $1 - p$.

Dunque

$$P\{\text{un nodo abbia } k \text{ links}\} = P\{\text{ottenere } k \text{ successi su } n - 1 \text{ tiri}\}$$

Distribuzione dei links in Erdős-Rényi

In altri termini:

◇◇ Distribuzione binomiale dei links

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

dove

$$\binom{n-1}{k} = \frac{(n-k)(n-k+1)\dots(n-1)}{2 \cdot 3 \dots k}$$

p = probabilità di accensione

Numero medio di link in un nodo.



Il **numero medio di link** di un nodo è

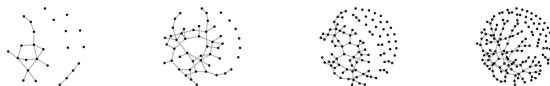
$$\langle \deg(g) \rangle = p(n-1).$$

Si ricordi che il numero medio di una v.a. binomiale $B(n-1, p)$ è $(n-1)p$.

Cosa succede quando n è grande?

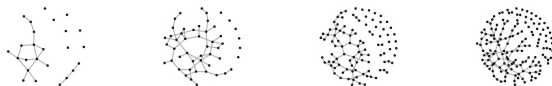
Tipicamente i grafici reali hanno **molti** nodi, ossia n è molto grande.

Si studia la rete aleatoria per n tendente all'infinito (i.e., molto grande).



Cosa succede quando n è grande?

Tipicamente i grafì reali hanno **molte** nodi, ossia n è molto grande. Si studia la rete aleatoria per n tendente all'infinito (i.e., molto grande).



Cosa succede quando n è grande?

Facciamo **crescere** n ma rendiamo **piccolo** p , mantenendo fisso il numero medio di link

$$\lambda = p(n - 1).$$



$$p = p_n = \frac{\lambda}{n - 1}.$$

Con questa scelta il **numero medio di link** di un nodo è costante ed uguale a λ .

Cosa succede quando n è grande?

Facciamo **crescere** n ma rendiamo **piccolo** p , mantenendo fisso il numero medio di link

$$\lambda = p(n - 1).$$



$$p = p_n = \frac{\lambda}{n - 1}.$$

Con questa scelta il **numero medio di link** di un nodo è costante ed uguale a λ .

Approssimazione di Poisson.

◇◇ Ricordando che $p = \lambda/(n-1)$,

$$P\{\text{un nodo abbia } k \text{ links}\} = \binom{n-1}{k} \left(\frac{\lambda}{n-1}\right)^k \left(1 - \frac{\lambda}{n-1}\right)^{n-1-k}$$

◇◇ Per n molto grande

$$P\{\deg(g) = k\} \sim \frac{\lambda^k}{k!} e^{-\lambda}$$

dove $k! = 2 \cdot 3 \dots k$.

La distribuzione di probabilità

$$\frac{\lambda^k}{k!} e^{-\lambda} \quad k = 0, 1, 2, \dots$$

è detta **distribuzione di Poisson**.

Approssimazione di Poisson.

◇◇ Ricordando che $p = \lambda/(n-1)$,

$$P\{\text{un nodo abbia } k \text{ links}\} = \binom{n-1}{k} \left(\frac{\lambda}{n-1}\right)^k \left(1 - \frac{\lambda}{n-1}\right)^{n-1-k}$$

◇◇ Per n molto grande

$$P\{\deg(g) = k\} \sim \frac{\lambda^k}{k!} e^{-\lambda}$$

dove $k! = 2 \cdot 3 \dots k$.

La distribuzione di probabilità

$$\frac{\lambda^k}{k!} e^{-\lambda} \quad k = 0, 1, 2, \dots$$

è detta **distribuzione di Poisson**.

Approssimazione di Poisson.

◇◇ Ricordando che $p = \lambda/(n-1)$,

$$P\{\text{un nodo abbia } k \text{ links}\} = \binom{n-1}{k} \left(\frac{\lambda}{n-1}\right)^k \left(1 - \frac{\lambda}{n-1}\right)^{n-1-k}$$

◇◇ Per n molto grande

$$P\{\deg(g) = k\} \sim \frac{\lambda^k}{k!} e^{-\lambda}$$

dove $k! = 2 \cdot 3 \dots k$.

La distribuzione di probabilità

$$\frac{\lambda^k}{k!} e^{-\lambda} \quad k = 0, 1, 2, \dots$$

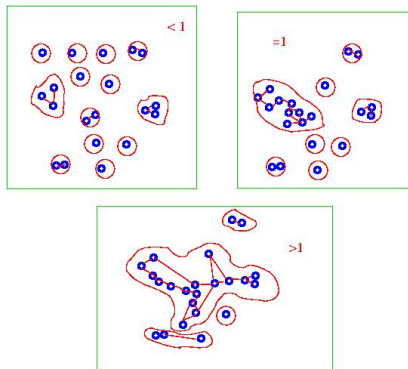
è detta **distribuzione di Poisson**.

simulazioni...

...è ora di fare un po' di simulazioni...

Transizione di fase nelle componenti connesse.

Quando n diverge (diventa grande) osserviamo una **transizione di fase** dipendente dal parametro λ .



Transizione di fase nelle componenti connesse.

Con probabilità uno, quando $n \rightarrow +\infty$



- se $\lambda < 1$, allora ogni componente connessa C contiene un numero di nodi $\sim k_\lambda \log(n)$;
- se $\lambda > 1$, allora esiste un'unica componente connessa (componente gigante) comprendente un numero di nodi $\sim z_\lambda n$ mentre tutte le altre componenti connesse contengono $\sim \log(n)$;
- se $\lambda = 1$, la componente gigante ha dimensione $cn^{2/3}$;

◇◇ per n grande

$$\log(n) \ll n^{2/3} \ll n.$$

Transizione di fase nelle componenti connesse.

Con probabilità uno, quando $n \rightarrow +\infty$



- se $\lambda < 1$, allora ogni componente connessa C contiene un numero di nodi $\sim k_\lambda \log(n)$;
- se $\lambda > 1$, allora esiste un'unica componente connessa (**componente gigante**) comprendente un numero di nodi $\sim z_\lambda n$ mentre tutte le altre componenti connesse contengono $\sim \log(n)$;
- se $\lambda = 1$, la **componente gigante** ha dimensione $cn^{2/3}$;

◇◇ per n grande

$$\log(n) \ll n^{2/3} \ll n.$$

Transizione di fase nelle componenti connesse.

Con probabilità uno, quando $n \rightarrow +\infty$



- se $\lambda < 1$, allora ogni componente connessa C contiene un numero di nodi $\sim k_\lambda \log(n)$;
- se $\lambda > 1$, allora esiste un'unica componente connessa (**componente gigante**) comprendente un numero di nodi $\sim z_\lambda n$ mentre tutte le altre componenti connesse contengono $\sim \log(n)$;
- se $\lambda = 1$, la **componente gigante** ha dimensione $cn^{2/3}$;

◇◇ per n grande

$$\log(n) \ll n^{2/3} \ll n.$$

Transizione di fase nelle componenti connesse.

Con probabilità uno, quando $n \rightarrow +\infty$



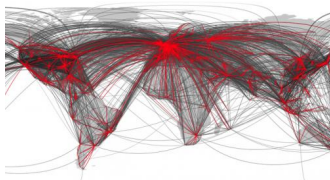
- se $\lambda < 1$, allora ogni componente connessa C contiene un numero di nodi $\sim k_\lambda \log(n)$;
- se $\lambda > 1$, allora esiste un'unica componente connessa (**componente gigante**) comprendente un numero di nodi $\sim z_\lambda n$ mentre tutte le altre componenti connesse contengono $\sim \log(n)$;
- se $\lambda = 1$, la **componente gigante** ha dimensione $cn^{2/3}$;

◇◇ per n grande

$$\log(n) \ll n^{2/3} \ll n.$$

... tornando alla distribuzione dei link:

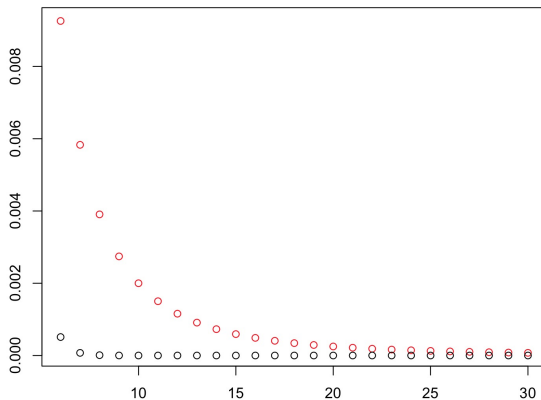
Come sono fatti i grafì reali? Che distribuzione di link hanno?



code pesanti vs. code leggere

decesce **velocemente** = code leggere

decesce **lentamente** = code pesanti



code pesanti vs. code leggere

Più formalmente:



- code leggere:

$$Prob(k \text{ links}) \sim e^{-k};$$

- code pesanti (legge di potenza di esponente γ):

$$Prob(k \text{ links}) \sim \frac{1}{k^\gamma}$$

... assenza/presenza di hub.

Se ho **code leggere** è **poco probabile** che si formi un **hub**, la quasi totalità dei nodi ha un numero di link simile ed è molto improbabile che nasca un nodo con distribuzione che **si discosti significativamente** dalla media.

Se ho **code pesanti** è probabile si formi un **hub**, la **maggior parte** dei nodi avrà un numero relativamente **basso** di link, ma **qualche nodo** avrà **molte link**.

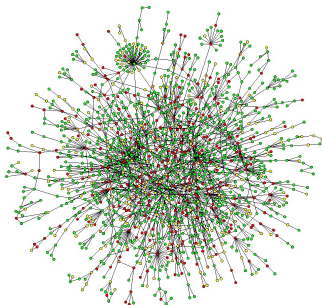
... assenza/presenza di hub.

Se ho **code leggere** è **poco probabile** che si formi un **hub**, la quasi totalità dei nodi ha un numero di link simile ed è molto improbabile che nasca un nodo con distribuzione che **si discosti significativamente** dalla media.

Se ho **code pesanti** è probabile si formi un **hub**, la **maggior parte** dei nodi avrà un numero relativamente **basso** di link, ma **qualche nodo** avrà **molte link**.

grafici reali

In molti **grafici reali** si osserva la presenza di hub. Inoltre, studiando la distribuzione empirica (la **frequenza**) dei link dei vari nodi, si osserva **tipicamente** un comportamento di tipo **code pesanti**.



grafì reali

Code pesanti:

$$Prob(k \text{ link}) \sim \frac{1}{k^\gamma}.$$

Ecco alcuni esempi

- **rete reazioni metaboliche**: n.nodi 500 – 800, n.link 1500 – 300, $\gamma = 2.2$;
- **rete chiamate telefoniche**: n.nodi 46×10^6 , n.link 8×10^8 , $\gamma_{in} = 2.1$;
- **rete di collaborazione fra gli attori nel cinema**: n.nodi 212,000, n.link 61×10^6 , $\gamma = 2.3$;
- **rete di collaborazione fra matematici**: n.nodi 70,000, n.link 132,000, $\gamma = 2.1$;
- ...

modelli più recenti

Molti grafì reali non sono dunque descritti bene dal modello alla Erdős-Rényi...

preferential attachment

... in real networks linking is very often *preferential*...

(Barabási-Albert)

... nei grafì reali i collegamenti sono spesso di tipo preferenziale ...

idea:

Se ho molti amici, in futuro ne avrò ancora di più...

modelli più recenti

Molti grafì reali non sono dunque descritti bene dal modello alla Erdős-Rényi...

preferential attachment

... in real networks linking is very often *preferential*...

(Barabási-Albert)

... nei grafì reali i collegamenti sono spesso di tipo preferenziale ...

idea:

Se ho molti amici, in futuro ne avrò ancora di più...

modelli più recenti

Molti grafì reali non sono dunque descritti bene dal modello alla Erdős-Rényi...

preferential attachment

... in real networks linking is very often *preferential*...

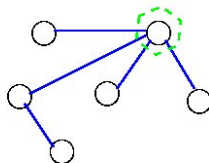
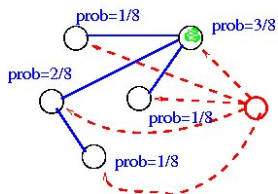
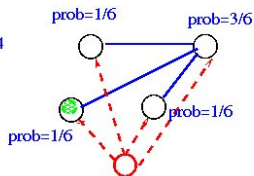
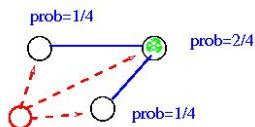
(Barabási-Albert)

... nei grafì reali i collegamenti sono spesso di tipo preferenziale ...

idea:

Se ho molti amici, in futuro ne avrò ancora di più...

Albert and Barabási (1999,2002)



code pensanti in Albert and Barabási

◇◇ code pesanti

In questo modello si ha che

$$P(\text{un nodo } v \text{ ha } k \text{ link}) \propto \frac{1}{k^3}.$$

... altri problemi...

- connettività, sottoalberi, diametro massimo, distanza minima...
- diffusione su una rete (e.g., malattie)
- vulnerabilità di una rete
- previsione statistica

... altri problemi...

- connettività, sottoalberi, diametro massimo, distanza minima...
- diffusione su una rete (e.g., malattie)
- vulnerabilità di una rete
- previsione statistica

... altri problemi...

- connettività, sottoalberi, diametro massimo, distanza minima...
- diffusione su una rete (e.g., malattie)
- vulnerabilità di una rete
- previsione statistica

... altri problemi...

- connettività, sottoalberi, diametro massimo, distanza minima...
- diffusione su una rete (e.g., malattie)
- vulnerabilità di una rete
- previsione statistica

... altri problemi...

- connettività, sottoalberi, diametro massimo, distanza minima...
- diffusione su una rete (e.g., malattie)
- vulnerabilità di una rete
- previsione statistica

grazie per l'attenzione!

