



Introduzione al corso di Analisi di Reti

Con qualche cenno al modello di Erdős-Renyi



Premessa

- In genere, quando vengono resi disponibili agli studenti i lucidi delle lezioni, gli studenti si limitano a studiare sui lucidi.
- Questo comportamento risulta sempre (e necessariamente) in una preparazione superficiale e insufficiente
- Perciò, il libro di testo (e, in alcuni casi, qualche dispensa che renderò disponibile on-line) è un necessario complemento al materiale contenuto in questi lucidi al fine di conseguire una preparazione adeguata
- Nei lucidi indicherò sempre la porzione di testo (o la dispensa) cui far riferimento per l'argomento trattato
 - con qualche eccezione: ad esempio, il modello di Erdős-Renyi, di cui ci occupiamo in questa lezione, viene trattato solo in questi lucidi



Analisi di Reti

- Obiettivo del corso: partiamo dal nome
- Analisi di **Reti**
 - ci occuperemo di reti – nell'accezione del termine più ampia possibile
- **Analisi** di Reti
 - e le reti le analizzeremo
 - da molti punti vista: **prestazioni, struttura, utilizzo...**
 - e utilizzando **tecniche** prese in prestito da numerose discipline
 - e riservando attenzione a queste tecniche: ossia, *gli argomenti che tratteremo saranno anche uno spunto per studiare le tecniche utilizzate per analizzarli*
- I contenuti del corso sono una sintesi fra
 - Matematica/informatica (modelli, analisi, algoritmi, complessità)
 - Economia (relazioni come incentivo/disincentivo a comportamenti)
 - Scienze sociali (studio di strutture e interazioni caratteristiche di gruppi e popolazioni)



Analisi di Reti

- Obiettivo del corso: partiamo dal nome
- Dunque, Analisi di Reti (mod. 1) non è un corso a carattere puramente informatico
 - ad esempio, non è un corso di Algoritmi
- Analisi di Reti (mod. 1) è un corso che si occupa di *modelli* e della loro analisi
 - cercheremo di generare reti capaci di modellare talune caratteristiche esibite dalle reti reali
 - e dimostreremo che le reti generate nel modo che abbiamo pensato esibiscono effettivamente quelle caratteristiche
 - modelleremo alcune caratteristiche delle reti mediante definizioni formali
 - e studieremo fino a che punto i modelli sono rappresentativi e/o utilizzabili
 - modelleremo formalmente alcuni dei problemi che si presentano nella gestione delle reti
 - e, neanche a dirlo, ne cercheremo le soluzioni



Reti

- Genericamente parlando, una rete è uno schema di interconnessione fra un insieme di entità
- Dipendentemente dal tipo di entità parliamo di reti fisiche, reti sociali, reti di informazioni...
- L'idea di rete alla base di questo corso: *ampia popolazione che reagisce alle azioni dei singoli*
- Ciò che ci interessa è studiare il comportamento *aggregato* di gruppi di individui:
 - Come la presenza di legami influisce sul comportamento dei singoli individui (effetti informativi, fenomeni di diffusione, ricerca decentralizzata di percorsi brevi)
 - Come la presenza di legami modifica la struttura stessa della rete (stabilità, fenomeno rich get richer)
 - come la struttura dell'insieme dei legami permette di desumere informazioni (web-search, sistemi di voto)
 - Una descrizione di tutto ciò lo trovate nel Cap. 1, pag. 1-17



Struttura di una rete

- È difficile rappresentare e studiare puntualmente reti di milioni di individui
- si possono però analizzare proprietà “globali” di una rete di grandi dimensioni
 - se la rete contiene Componenti Giganti:
 - esperimento di Leskovec e Horvitz su Instant Messenger mostra che il grafo delle conversazioni bidirezionali in un mese ha una componente di 200 milioni di utenti su 240 milioni totali
 - all'interno di una componente connessa può avere interesse ricercare porzioni *densamente* connesse
 - si può studiare se la rete presenta una struttura centro / periferia
 - si può studiare il ruolo dei nodi che costituiscono una porzione densamente connessa, suddividendoli in entità centrali / periferiche
 - ...



Struttura di una rete

- ▀ Talvolta, lo studio dei fenomeni lo porteremo avanti a *livello di popolazione*
 - senza considerare i singoli individui
 - ▀ quando consideriamo il fenomeno rich get richer, ad esempio, studiamo quale è, *mediamente*, la frazione di individui che ha un elevato grado di popolarità
 - ▀ non studiamo, individuo per individuo, qual è la sua popolarità!
- ▀ Talvolta per comprendere altri fenomeni, occorrerà considerare la struttura fisica della rete
 - ▀ ad esempio, per comprendere il ruolo di una certa relazione all'interno di una data rete, dobbiamo studiare precisamente la topologia di quella rete
 - ▀ come accade nello studio dei fenomeni di diffusione
 - ▀ relazione per relazione!



Struttura di una rete

- In ogni caso, poiché una rete è un insieme di individui e delle relazioni che intercorrono fra essi
- neanche a dirlo, una rete viene modellata attraverso un grafo!
- E per studiare i fenomeni che avvengono all'interno di una rete utilizzeremo tutte le nozioni che già conosciamo di teoria dei grafi
 - grafi non orientati / orientati
 - percorsi
 - spanning trees
 - componenti connesse
 - diametro
 - BFS ...
- Tutto ciò è descritto nel capitolo 2 del testo (argomenti che assumo noti)



C'è rete e rete

- Sì, ma per studiare i fenomeni che avvengono all'interno di *una* rete, *quella* rete bisogna averla sotto gli occhi!
- Così, per esempio, qualcuno ci mostra una certa rete, noi la modelliamo tramite un grafo, e poi studiamo le sue proprietà
 - se la rete contiene Componenti Giganti
 - possiamo studiare la funzione che, in quel grafo, esprime il numero di nodi che hanno un certo grado
 - possiamo studiare il diametro di quel grafo
 - ...
- Però, potremmo essere interessati a studiare le stesse questioni da un altro punto di vista...



C'è rete e rete

- ▶ Però, potremmo essere interessati a studiare le stesse questioni da un altro punto di vista:
 - ▶ qual è, *mediamente*, il diametro di una rete sociale, espresso in funzione del numero dei nodi?
 - ▶ in funzione del grado, qual è, *mediamente*, la frazione del numero di nodi che ha un certo grado in una rete sociale?
- ▶ Per occuparci di queste questioni occorre considerare tante (ma tante) reti
- ▶ E queste reti, dove le prendiamo????
- ▶ Sì perché ottenere i dati di una rete vera non è una cosa facile facile
 - ▶ i dati, chi ce li ha se li tiene!
- ▶ E poi, comunque, di reti vere, in circolazione, ce ne sono un numero limitato
 - ▶ comunque non abbastanza per un'indagine statistica
- ▶ E allora?! Vorrà dire che le reti ce le dovremo inventare...



Modelli generativi di grafi casuali

- ▀ Ma cosa vuol dire “inventare” una rete?
- ▀ Beh, semplice: generare un grafo in modo casuale
 - ▀ ossia, un grafo in cui gli archi fra i nodi sono scelti sulla base di un evento aleatorio
 - ▀ per esempio, sulla base del lancio di una moneta
- ▀ Sono stati proposti molti modelli per generare grafi casuali
 - ▀ ossia, regole probabilistiche che permettono di connettere nodi
 - ▀ e noi ne studieremo quattro
- ▀ Naturalmente, **alcuni di questi modelli riprodurranno taluni fenomeni che sono stati osservati nelle reti reali, ma non tutti!**
- ▀ E noi cercheremo di capire *quali modelli* utilizzare per riprodurre *quale fenomeno*...



Il modello di Erdős-Renyi

- Fissiamo $n \in \mathbb{N}$ e $p \in [0,1]$
- A partire da n e p costruiamo un grafo nel modo seguente
 - l'insieme dei nodi del grafo è $[n] = \{1,2, \dots, n\}$
 - per ogni coppia di elementi distinti i e j in $[n]$: con probabilità p viene inserito nel grafo l'arco (i, j)
- Il grafo così costruito è un evento aleatorio che indichiamo con $G_{n,p}$
- **$G_{n,p}$ è un grafo aleatorio**
- del quale ora studieremo alcune caratteristiche
 - esistenza di una componente gigante
 - grado dei nodi
- neanche a dirlo, utilizzando il calcolo delle probabilità!

Il modello di Erdős-Renyi

- Osserviamo, innanzi tutto, che, fissato il numero n dei nodi, *al variare di p si otterranno grafi con caratteristiche molto differenti*
 - quando $p = 0$ sarà possibile ottenere un unico grafo $G_{n,0}$: quello che non contiene alcun arco!
 - Analogamente, quando $p = 1$ sarà possibile ottenere un unico grafo $G_{n,1}$: il grafo completo su n nodi!
 - In generale, $G_{n,p}$ conterrà *mediamente* tanti più archi quanto più p si avvicina a 1
- In particolare, *mediamente*, un nodo avrà tanti più vicini quanto più p si avvicina a 1
- E, *mediamente*, le componenti connesse di $G_{n,p}$ saranno tanto più grandi quanto più p si avvicina a 1
- Non resta che quantificare!

Il modello di Erdős-Renyi – componenti giganti

- Una **componente gigante** in un grafo è una componente connessa che contiene una frazione del numero dei nodi
- Molte reti reali contengono una componente gigante
 - questo è vero nelle reti sociali - come ha mostrato l'esperimento di Leskovec e Horvitz nella di conversazioni su Instant Messenger
 - e, come vedremo più avanti, è vero anche nella rete del Web – i cui nodi sono le pagine presenti nel web e gli archi gli hyperlink fra esse
- Cominciamo col domandarci: il modello di Erdos-Renyi riesce a rappresentare questa caratteristica di molte reti reali?
- Più precisamente: esistono valori del parametro p per i quali $G_{n,p}$ contiene componenti giganti?
- Come primo risultato dimostreremo che
- **se $p > \frac{\ln 64}{n}$ allora con alta probabilità $G_{n,p}$ contiene una componente connessa costituita da almeno metà dei suoi nodi**

*

Il modello di Erdős-Renyi – componenti giganti

- se $p > \frac{\ln 64}{n}$ allora con alta probabilità $G_{n,p}$ contiene una componente connessa costituita da almeno metà dei suoi nodi
- Chiariamo:
 - intanto, **con alta probabilità** significa **con probabilità proporzionale almeno a $(1 - \frac{b}{n^c})$** per qualche coppia di costanti positive b e c
 - cioè, al crescere di n la probabilità tende velocemente a 1
 - poi, definiamo **X come la variabile aleatoria corrispondente al numero di nodi nella più grande componente connessa di $G_{n,p}$**
- allora, il teorema è così enunciato formalmente:
Teorema: se $p > \frac{\ln 64}{n}$ allora $P(X \geq \frac{n}{2}) \geq 1 - 2^{-\frac{n}{8}}$
- Per dimostrare il teorema abbiamo bisogno di un lemma
 - e della notazione $[n] = \{1, 2, \dots, n\}$

Il modello di Erdős-Renyi – componenti giganti

- Per dimostrare il teorema abbiamo bisogno di un lemma:

Lemma: se $X < n/2$ allora esiste un insieme $A \subset [n]$ tale che $n/4 \leq |A| < 3n/4$ e non esistono archi fra i nodi in A e i nodi in $[n]-A$

- **Dimostrazione:** siano C_1, C_2, \dots, C_k tutte le componenti connesse di $G_{n,p}$ e

- assumiamo che siano ordinate per cardinalità non decrescente, ossia
 $|C_1| \leq |C_2| \leq \dots \leq |C_k|$

- poiché $X < n/2$, allora $|C_i| < n/2$ per ogni $i=1, \dots, k$

- scegliamo un indice h tale che:

$$|C_1| + |C_2| + \dots + |C_{h-1}| < n/4 \text{ e}$$

$$|C_1| + |C_2| + \dots + |C_{h-1}| + |C_h| \geq n/4$$

- $h < k$: infatti, poiché $|C_k| < n/2$, se fosse $h=k$ risulterebbe

$$|C_1| + |C_2| + \dots + |C_{k-1}| + |C_k| < n/4 + n/2 < n$$

- Scegliamo $A = C_1 \cup C_2 \cup \dots \cup C_h$

- Allora, $A \neq \emptyset$ e $[n] - A = C_{h+1} \cup \dots \cup C_k \neq \emptyset$

Il modello di Erdős-Renyi – componenti giganti

- Per dimostrare il teorema abbiamo bisogno di un lemma:

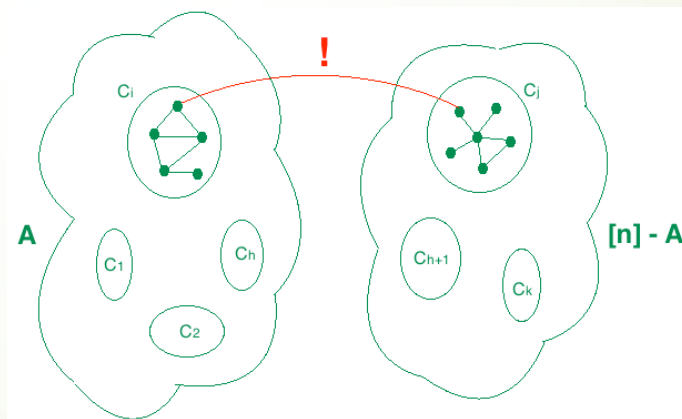
Lemma: se $X < n/2$ allora esiste un insieme $A \subset [n]$ tale che $n/4 \leq |A| < 3n/4$ e non esistono archi fra i nodi in A e i nodi in $[n]-A$

- **Dimostrazione:** siano C_1, C_2, \dots, C_k tutte le componenti connesse di $G_{n,p}$ con $|C_1| \leq |C_2| \leq \dots \leq |C_k|$
 - poiché $X < n/2$, allora $|C_i| < n/2$ per ogni $i=0,1, \dots, k$
 - scegliamo un indice $h (< k)$ tale che:
 $|C_1| + |C_2| + \dots + |C_{h-1}| < n/4$ e $|C_1| + |C_2| + \dots + |C_{h-1}| + |C_h| \geq n/4$
 - Scegliamo $A = C_1 \cup C_2 \cup \dots \cup C_h$
- Allora,
 - $|A| \geq n/4$ per costruzione,
 - e, come abbiamo visto, $|A| = (|C_1| + \dots + |C_{h-1}|) + |C_h| < n/4 + n/2 = 3n/4$

Il modello di Erdős-Renyi – componenti giganti

- **Lemma:** se $X < n/2$ allora esiste un insieme $A \subset [n]$ tale che $n/4 \leq |A| < 3n/4$ e non esistono archi fra i nodi in A e i nodi in $[n]-A$
- **Dimostrazione:** C_1, C_2, \dots, C_k sono le componenti connesse di $G_{n,p}$ con $|C_1| \leq |C_2| \leq \dots \leq |C_k|$
 - Abbiamo scelto $h < k$ tale che $|C_1| + |C_2| + \dots + |C_{h-1}| < n/4$ e $|C_1| + |C_2| + \dots + |C_{h-1}| + |C_h| \geq n/4$
 - E abbiamo posto $A = C_1 \cup C_2 \cup \dots \cup C_h$ e, dunque, $[n]-A = C_{h+1} \cup \dots \cup C_k$
 - per costruzione, poichè C_1, C_2, \dots, C_k sono tutte le componenti connesse di $G_{n,p}$, non ci sono archi fra A e $[n]-A$

altrimenti, se ci fosse un arco fra C_i e C_j , con $i \leq h$ e $j > h$, allora $C_i \cup C_j$ sarebbe un'unica componente connessa!



Il modello di Erdős-Renyi – componenti giganti

- **Lemma:** se $X < n/2$ allora esiste un insieme $A \subset [n]$ tale che $n/4 \leq |A| < 3n/4$ e non esistono archi fra i nodi in A e i nodi in $[n]-A$
- **Dimostrazione:** C_1, C_2, \dots, C_k sono le componenti connesse di $G_{n,p}$ con $|C_1| \leq |C_2| \leq \dots \leq |C_k|$
 - Abbiamo scelto $h < k$ tale che $|C_1| + |C_2| + \dots + |C_{h-1}| < n/4$ e $|C_1| + |C_2| + \dots + |C_{h-1}| + |C_h| \geq n/4$
 - E abbiamo posto $A = C_1 \cup C_2 \cup \dots \cup C_h$ e, dunque, $[n]-A = C_{h+1} \cup \dots \cup C_k$
 - Riassumendo:
 - 1) $|A| \geq n/4$ per costruzione, e
 - 2) $|A| < 3n/4$
 - 3) non ci sono archi fra A e $[n]-A$
- Chiamiamo **buono** l'insieme A individuato dal lemma
- **OSSERVAZIONE:** il lemma ci assicura che *la probabilità che la più grande componente connessa di $G_{n,p}$ contenga meno di $n/2$ nodi è minore o uguale alla probabilità che $G_{n,p}$ contenga un insieme di nodi buono*
 - perché, dati i due eventi e_1 ed e_2 , se e_1 implica e_2 allora $P(e_1) \leq P(e_2)$

Il modello di Erdős-Renyi – componenti giganti

- **Teorema:** se $p > \frac{\ln 64}{n}$ allora $P(X \geq \frac{n}{2}) \geq 1 - 2^{-n/8}$
- **Dimostrazione:** calcoliamo $P(X < \frac{n}{2})$, ossia la probabilità che la massima componente connessa in $G_{n,p}$ contenga meno di $n/2$ nodi
 - che è l'evento complementare dell'evento " $X \geq \frac{n}{2}$ " che ci interessa
- in virtù dell'OSSERVAZIONE (a pag. precedente):
$$P(X < \frac{n}{2}) \leq P(\exists A \subseteq [n] : A \text{ è buono})$$
- Allora:
$$P(X < \frac{n}{2}) \leq P(\exists A \subset [n] : A \text{ è buono})$$
 da cui, ricordando la definizione di insieme buono
$$= P\left(\bigcup_{A \subset [n] \text{ e } \frac{n}{4} \leq |A| < \frac{3n}{4}} [\text{non ci sono archi fra } A \text{ e } [n]-A]\right)$$

applichiamo ora lo Union Bound: la probabilità dell'unione di eventi è \leq della somma delle probabilità degli eventi

$$\leq \sum_{A \subset [n] \text{ e } \frac{n}{4} \leq |A| < \frac{3n}{4}} P(\text{non ci sono archi fra } A \text{ e } [n]-A)$$

Il modello di Erdős-Renyi – componenti giganti

➤ **Teorema:** se $p > \frac{\ln 64}{n}$ allora $P(X \geq \frac{n}{2}) \geq 1 - 2^{-n/8}$

➤ **Dimostrazione:** calcoliamo $P(X < \frac{n}{2})$:

$$P(X < \frac{n}{2}) \leq \sum_{A \subset [n] \text{ e } \frac{n}{4} \leq |A| < \frac{3n}{4}} P(\text{non ci sono archi fra } A \text{ e } [n]-A)$$

$$= \sum_{A \subset [n] \text{ e } \frac{n}{4} \leq |A| \leq \frac{3n}{4}} (1-p)^{|A|(n-|A|)}$$

perché il numero di archi possibili fra A e $[n]-A$ è $|A| \cdot |[n]-A|$ e la probabilità che un arco possibile non sia un arco è $(1-p)$

$$\leq \sum_{A \subset [n] \text{ e } \frac{n}{4} \leq |A| \leq \frac{3n}{4}} (1-p)^{3n^2/16}$$

perché $(1-p) < 1$ (ossia, $(1-p)^z$ è massimo quando z è minimo) e $|A|(n-|A|)$ è minimo per $|A| = n/4$ (o, equivalentemente, $|A| = 3n/4$)

Il modello di Erdős-Renyi – componenti giganti

➤ **Teorema:** se $p > \frac{\ln 64}{n}$ allora $P(X \geq \frac{n}{2}) \geq 1 - 2^{-n/8}$

➤ **Dimostrazione:** calcoliamo $P(X < \frac{n}{2})$:

$$P(X < \frac{n}{2}) \leq \sum_{A \subset [n] \text{ e } \frac{n}{4} \leq |A| \leq \frac{3n}{4}} (1-p)^{3n^2/16}$$

$$\leq 2^n (1-p)^{3n^2/16}$$

perché $[n]$ contiene 2^n sottoinsiemi

$$< 2^n \left(1 - \frac{\ln 64}{n}\right)^{\frac{3n^2}{16}}$$

(e qui si usa l'ipotesi e c'è un minore stretto!)

$$= 2^n \left[\left(1 - \frac{\ln 64}{n}\right)^n \right]^{\frac{3n}{16}}$$

ora, moltiplichiamo e dividiamo l'esponente n rosso per $-\ln 64$

$$= 2^n \left[\left(1 - \frac{\ln 64}{n}\right)^{\frac{-n}{\ln 64} (-\ln 64)} \right]^{\frac{3n}{16}}$$

Il modello di Erdős-Renyi – componenti giganti

➤ **Teorema:** se $p > \frac{\ln 64}{n}$ allora $P(X \geq \frac{n}{2}) \geq 1 - 2^{-n/8}$

➤ **Dimostrazione:** $P(X < \frac{n}{2}) < 2^n \left[\left(1 - \frac{\ln 64}{n}\right)^{\frac{-n}{\ln 64} (-\ln 64)} \right]^{\frac{3n}{16}}$

➤ Poiché $\lim_{n \rightarrow \infty} \left(1 - \frac{\ln 64}{n}\right)^{\frac{-n}{\ln 64}} = e$, allora per n sufficientemente grande

$$\left(1 - \frac{\ln 64}{n}\right)^{\frac{-n}{\ln 64} (-\ln 64)} \approx e^{-\ln 64} = 64^{-1}$$

➤ e dunque

$$P(X < \frac{n}{2}) < 2^n [64^{-1}]^{3n/16} = 2^n [2^{-6}]^{3n/16} = 2^n 2^{-18n/16} = 2^{-n/8}$$

➤ da cui segue il teorema

Il modello di Erdős-Renyi – componenti giganti

- **Teorema:** se $p > \frac{\ln 64}{n}$ allora $P(X \geq \frac{n}{2}) \geq 1 - 2^{-n/8}$
- Accanto al precedente teorema si può dimostrare anche che:

Teorema:

- 1) se $p(n-1) < 1$ allora quasi sicuramente tutte le componenti connesse di $G_{n,p}$ hanno $O(\log n)$ nodi
 - 2) se $p(n-1) = 1$ allora quasi sicuramente $G_{n,p}$ ha una componente connessa di $\approx n^{2/3}$ nodi
 - 3) se $p(n-1) > 1$ allora quasi sicuramente $G_{n,p}$ ha una componente connessa di $\Omega(n)$ nodi e tutte le altre componenti connesse hanno $O(\log n)$ nodi
- **“quasi sicuramente”** significa che, al tendere di n all'infinito la probabilità dell'evento tende a 1
 - un po' meno che con alta probabilità
 - In conclusione, la presenza di componenti giganti dipende dal prodotto $p(n-1)$
 - ma cosa rappresenta $p(n-1)$?

Il modello di Erdős-Renyi – grado dei nodi

- In conclusione, la presenza di componenti giganti dipende dal prodotto $p(n-1)$
 - ma cosa rappresenta $p(n-1)$?
- Per $i \in [n]$, indichiamo con δ_i la variabile aleatoria che esprime il grado del nodo i ,
- Per $i \in [n]$ e $j \in [n] - \{i\}$, indichiamo con a_{ij} la variabile aleatoria che vale 1 se il nodo i è adiacente al nodo j vale 0 altrimenti
- Allora, poiché $\delta_i = \sum_{j \in [n] - \{i\}} a_{ij}$, il valore atteso del grado di un nodo è

$$E[\delta_i] = E\left[\sum_{j \in [n] - \{i\}} a_{ij}\right] = \sum_{j \in [n] - \{i\}} E[a_{ij}] =$$

$$\sum_{j \in [n] - \{i\}} [1 \cdot p + 0 \cdot (1-p)] = \sum_{j \in [n] - \{i\}} p = (n-1)p$$

- Questo significa che, se p è una costante, il grado dei nodi, in media, cresce linearmente con il numero dei nodi

Il modello di Erdős-Renyi – grado dei nodi

- Per $i \in [n]$, se indichiamo con δ_i la variabile aleatoria che esprime il grado del nodo i , abbiamo che il valore atteso del grado di un nodo è

$$E[\delta_i] = (n-1)p$$

- Questo significa che, se p è una costante, il grado dei nodi, in media, cresce linearmente con il numero dei nodi
- Cerchiamo ora di capire se $G_{n,p}$ ben si presta a descrivere una rete sociale
 - costituita da tanti, ma proprio tanti tanti, individui
- Se il grado medio di un nodo è $(n-1)p$, e p è un valore costante, allora, mediamente, il numero di contatti di un individuo in una rete sociale è proporzionale agli individui che costituiscono la rete sociale!
- Che non è propriamente ragionevole!
- Per questa ragione, al fine di modellare significativamente reti reali di grandi dimensioni è opportuno che p sia una funzione decrescente di n
 - del tipo $p = p(n) = \frac{\lambda}{n}$

Il modello di Erdős-Renyi - grado dei nodi

- Scegliamo, dunque, $p = p(n) = \frac{\lambda}{n}$ per qualche costante positiva λ
- Fissato un intero $k < n$, vogliamo ora calcolare con quale probabilità un nodo in $G_{n,p}$ ha grado k
- Sia $i \in [n]$: la probabilità che il nodo i abbia grado k è la probabilità che esattamente k altri nodi siano adiacenti a i
 - il numero di possibili k -uple di nodi scelti nell'insieme $[n] - \{i\}$ è $\binom{n-1}{k}$
 - la probabilità che vi sia un arco fra i e ciascuno dei nodi della k -upla è p^k
 - la probabilità che **non** vi sia un arco fra i e ciascuno dei nodi non contenuto nella k -upla è $(1-p)^{n-1-k}$
- e, quindi, $P(\delta_i = k) = \binom{n-1}{k} p^k (1-p)^{n-k-1}$

Il modello di Erdős-Renyi - grado dei nodi

- Scegliamo, dunque, $p = p(n) = \frac{\lambda}{n}$ per qualche costante positiva λ
- Fissato un intero $k \leq n$, vogliamo ora calcolare con quale probabilità un nodo in $G_{n,p}$ ha grado k : sia $i \in [n]$

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

da cui, sostituendo $p = \frac{\lambda}{n}$

$$= \binom{n-1}{k} \left(\frac{\lambda}{n}\right)^k \left(1 - \frac{\lambda}{n}\right)^{n-k-1} =$$

esplicitando il coefficiente binomiale

$$= \frac{(n-1) \cdot (n-2) \cdot \dots \cdot (n-k)}{k!} \frac{\lambda^k}{n^k} \left(1 - \frac{\lambda}{n}\right)^{n-k-1}$$

ora: poiché $(1-x) < e^{-x}$ per ogni $0 < x < 1$

(vedi lucido "Risultato tecnico" al termine della prova),

allora $\left(1 - \frac{\lambda}{n}\right)^{n-k-1} < e^{\frac{-\lambda (n-k-1)}{n}}$

$$< \frac{(n-1) \cdot (n-2) \cdot \dots \cdot (n-k)}{k!} \frac{\lambda^k}{n^k} e^{\frac{-\lambda (n-k-1)}{n}}$$

Il modello di Erdős-Renyi - grado dei nodi

- Scegliamo, dunque, $p = p(n) = \frac{\lambda}{n}$ per qualche costante positiva λ
- Fissato un intero $k \leq n$, vogliamo ora calcolare con quale probabilità un nodo in $G_{n,p}$ ha grado k : sia $i \in [n]$

$$\text{➤ } P(\delta_i = k) = \binom{n-1}{k} p^k (1-p)^{n-k-1} < \frac{(n-1) \cdot (n-2) \cdot \dots \cdot (n-k)}{k!} \frac{\lambda^k}{n^k} e^{\frac{-\lambda (n-k-1)}{n}}$$

$$< \frac{n^k}{k!} \frac{\lambda^k}{n^k} e^{\frac{-\lambda (n-k-1)}{n}}$$

$$\approx \frac{n^k}{k!} \frac{\lambda^k}{n^k} e^{-\lambda} \quad \text{per } n \text{ sufficientemente grande}$$

$$\text{➤ } \text{ossia, } P(\delta_i = k) < \frac{\lambda^k}{k!} e^{-\lambda}$$

Il modello di Erdős-Renyi - grado dei nodi

- Scegliamo, dunque, $p = p(n) = \frac{\lambda}{n}$ per qualche costante positiva λ
- $P(\delta_i = k) < \frac{\lambda^k}{k!} e^{-\lambda}$
- e poiché $k! \approx \sqrt{2\pi k} \left(\frac{k}{e}\right)^k$ (approssimazione di Stirling)
- $P(\delta_i = k) < \frac{(\lambda e)^k}{\sqrt{2\pi k} k^k} e^{-\lambda} = \frac{e^{-\lambda}}{\sqrt{2\pi k}} \left(\frac{\lambda e}{k}\right)^k$
- Dunque, possiamo concludere che **la probabilità che un generico nodo abbia grado k** decresce *molto velocemente* al crescere di k
- più precisamente, decresce come k^{-k} – ossia, **decresce esponenzialmente in k**



Risultato tecnico

- A questo punto, dimostriamo il risultato tecnico che abbiamo utilizzato
- **Lemma**: Per ogni $x \in \mathbb{R}$: $1-x \leq e^{-x}$. Inoltre, se $x \neq 0$ allora $1-x < e^{-x}$.
- Definiamo la funzione $G(x) = 1-x-e^{-x}$
- Calcoliamo la derivata prima di $G(x)$: $G'(x) = e^{-x} - 1$
- Studiamo il segno di $G'(x)$: $e^{-x} - 1 \geq 0 \rightarrow e^{-x} \geq 1 \rightarrow e^{-x} \geq e^0 \rightarrow x \leq 0$
- $G'(x) \geq 0$ per $x \leq 0$: allora, $G(x)$ ha un punto di massimo relativo in $x = 0$
- inoltre, essendo l'unico punto in cui la derivata si annulla, $x = 0$ è anche un punto di massimo assoluto
- Poiché $G(0) = 1-0-e^{-0} = 0$, questo implica che
 - $G(x) \leq G(0) = 0$ per ogni $x \in \mathbb{R}$, ossia $1-x \leq e^{-x}$ per ogni $x \in \mathbb{R}$
 - $G(x) < G(0) = 0$ per ogni $x \neq 0$

Il modello di Erdős-Renyi - grado dei nodi

- Scegliamo, dunque, $p = p(n) = \frac{\lambda}{n}$ per qualche costante positiva λ
- allora, $P(\delta_i = k) < \frac{e^{-\lambda}}{\sqrt{2\pi k}} \left(\frac{\lambda e}{k}\right)^k$
- Ci chiediamo, ora, quale sia la frazione del numero di nodi che hanno grado k
- Per rispondere a questa nuova domanda, indichiamo con F_k la variabile aleatoria che esprime tale frazione
- e indichiamo con δ_{ik} la variabile aleatoria che vale: 1 se $\delta_i = k$, 0 altrimenti

$$\delta_{ik} = \begin{cases} 1 & \text{se } \delta_i = k \\ 0 & \text{altrimenti} \end{cases}$$

- allora, $F_k = \frac{1}{n} \sum_{i \in [n]} \delta_{ik}$

Il modello di Erdős-Renyi - grado dei nodi

- Scegliamo, dunque, $p = p(n) = \frac{\lambda}{n}$ per qualche costante positiva λ
- Ci chiediamo, ora, quale sia la frazione del numero di nodi che hanno grado k :
 - indicando con F_k la variabile aleatoria che esprime tale frazione e con δ_{ik} la variabile aleatoria che vale: 1 se $\delta_i = k$, 0 altrimenti, allora, $F_k = \frac{1}{n} \sum_{i \in [n]} \delta_{ik}$
 - e ricordando che $P(\delta_i = k) < \frac{e^{-\lambda}}{\sqrt{2\pi k}} \left(\frac{\lambda e}{k}\right)^k$
- Otteniamo, **$E[F_k]$** = $E\left[\frac{1}{n} \sum_{i \in [n]} \delta_{ik}\right]$

$$= \frac{1}{n} \sum_{i \in [n]} E[\delta_{ik}]$$

per la linearità del valore atteso

$$= \frac{1}{n} \sum_{i \in [n]} [1 \cdot P(\delta_i = k) + 0 \cdot P(\delta_i \neq k)]$$

$$= \frac{1}{n} \sum_{i \in [n]} P(\delta_i = k)$$

$$< \frac{e^{-\lambda}}{\sqrt{2\pi k}} \left(\frac{\lambda e}{k}\right)^k$$

Il modello di Erdős-Renyi - grado dei nodi

- Scegliamo, dunque, $p = p(n) = \frac{\lambda}{n}$ per qualche costante positiva λ
- Ci chiediamo, ora, quale sia la frazione del numero di nodi che hanno grado k :
 - indicando con F_k la variabile aleatoria che esprime tale frazione e con δ_{ik} la variabile aleatoria che vale: 1 se $\delta_i = k$, 0 altrimenti, allora, $F_k = \frac{1}{n} \sum_{i \in [n]} \delta_{ik}$
 - e ricordando che $P(\delta_i = k) < \frac{e^{-\lambda}}{\sqrt{2\pi k}} \left(\frac{\lambda e}{k}\right)^k$
- Otteniamo, $E[F_k] = E\left[\frac{1}{n} \sum_{i \in [n]} \delta_{ik}\right] = \frac{1}{n} \sum_{i \in [n]} E[\delta_{ik}] =$
$$= \frac{1}{n} \sum_{i \in [n]} P(\delta_i = k) < \frac{e^{-\lambda}}{\sqrt{2\pi k}} \left(\frac{\lambda e}{k}\right)^k$$
- Ossia, mediamente, la frazione del numero di nodi che hanno grado k decresce come k^{-k} – ossia, **decresce esponenzialmente in k**
- E vedremo la prossima lezione quanto questo corrisponda a ciò che accade nelle reti reali...