

#### Barabási-Albert Model



### Scale-free Network

- ●現実のネットワークの次数分布
  - ・べき則に従う
- べき則(power-law)  $P(k) \sim k^{-\alpha}$ 
  - ・特徴的長さ(scale)が無い:scale-free
  - 長さの単位を変えても同じ
  - Invariant under scale transformation

$$P(ak) = a^{-\alpha} P(k)$$



#### Preferential Attachment

- ●頂点の性質によって接続相手を選
  - Preferential Attachment
- ●多くの辺を有する頂点ほど多くの辺を集める
  - ・次数に依存した選択確率
- A.-L. Barabási and R. Albert, Science **286** (1999) 509.
  - DOI: 10.1126/science.286.5439.509

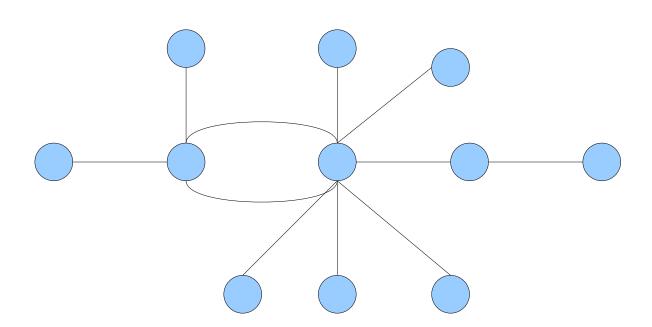


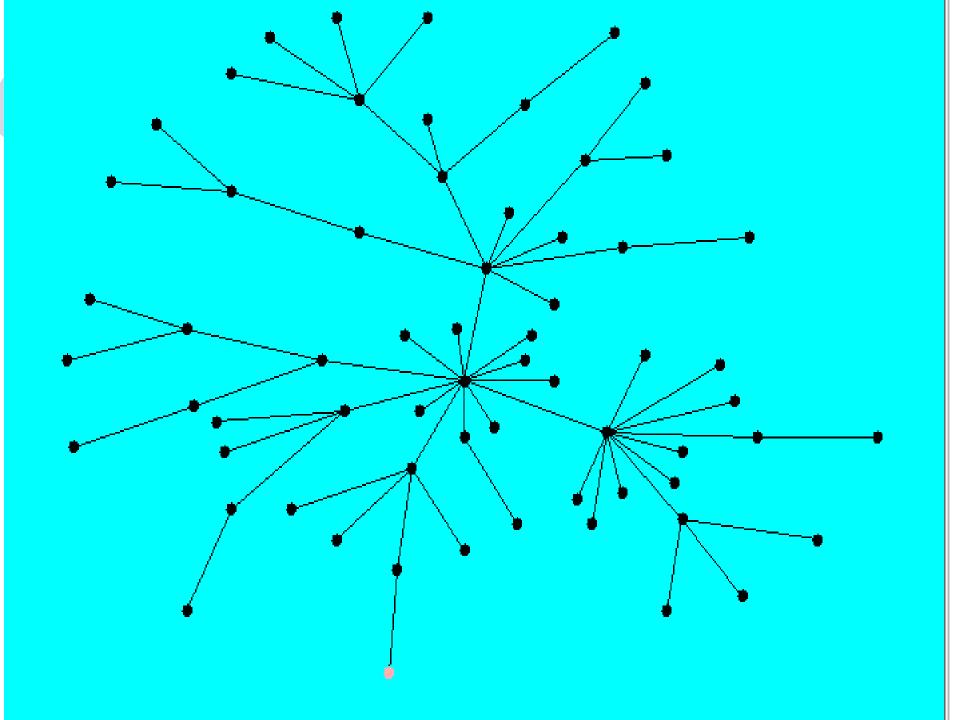
#### 構築方法

#### Construction of network

- 多重接続を許すネットワーク
- 初期時刻(t=2)で二個の節を二本の辺で接続
- 各時刻で一つの節を追加し、既存の節をランダムに選んで接続
  - 次数kの節が確率k/(2t)で選ばれる
- ・時刻tに、t個の節とt本の辺
- 節に番号をつけるs=1,2,3,4,..,t









## 節sにk本の辺がある確率

● Master 方程式

$$p(k, s, t+1) = \frac{k-1}{2t} p(k-1, s, t) + \left(1 - \frac{k}{2t}\right) p(k, s, t)$$

・次数 kの頂点の選ばれる確率  $\Pi(k)$ 

$$\Pi(k) = N^{-1}k$$

$$N = \sum_{s=1}^{t} k_s = 2t$$



#### ●初期条件

$$p(k, s = \{1,2\}, t = 2) = \delta_{k,2}$$

●境界条件

$$p(k, s=t, t>2) = \delta_{k,1}$$

●平均

$$P(k,t) = \frac{1}{t} \sum_{s=1}^{t} p(k,s,t)$$

# Master方程式の両辺の平均を とる

$$\begin{split} \sum_{s=1}^{t} p(k, s, t+1) &= \frac{k-1}{2t} \sum_{s=1}^{t} p(k-1, s, t) + \left(1 - \frac{k}{2t}\right) \sum_{s=1}^{t} p(k, s, t) \\ \sum_{s=1}^{t+1} p(k, s, t+1) - \delta_{k,1} &= \frac{k-1}{2} P(k-1, t) + t \left(1 - \frac{k}{2t}\right) P(k, t) \\ (t+1) P(k, t+1) - \delta_{k,1} &= \frac{k-1}{2} P(k-1, t) + t \left(1 - \frac{k}{2t}\right) P(k, t) \\ (t+1) P(k, t+1) - t P(k, t) &= \frac{1}{2} \left[ (k-1) P(k-1, t) - k P(k, t) \right] + \delta_{k,1} \end{split}$$

#### Stationary solution

$$P(k) + \frac{1}{2} [k P(k) - (k-1) P(k-1)] = \delta_{k,1}$$

$$\downarrow$$

$$P(1) = \frac{2}{3}$$

$$(k+2) P(k) = (k-1) P(k-1)$$



# 解を求める

#### ●予想

$$\begin{split} P(k) &= \frac{k-1}{k+2} P(k-1) = \frac{k-1}{k+2} \frac{k-2}{k+1} P(k-2) \\ &= \frac{k-1}{k+2} \frac{k-2}{k+1} \frac{k-3}{k} P(k-3) \\ P(k) &= \alpha \frac{(k-1)!}{(k+2)!} = \frac{\alpha}{(k+2)(k+1)k} \end{split}$$



$$P(k) = \frac{4}{(k+2)(k+1)k}$$

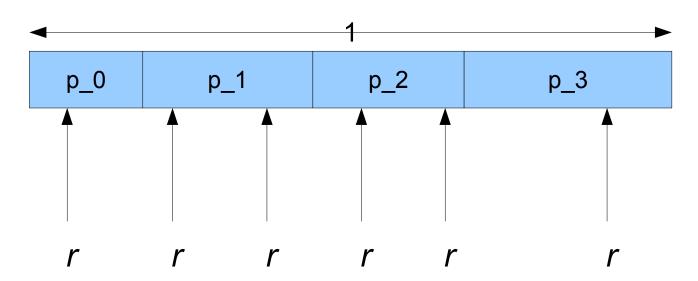
● 数学的帰納法(Mathematical Induction)

$$\begin{split} &P(1) = \frac{4}{3 \times 2 \times 1} = \frac{2}{3} \\ &P(k) = \frac{k-1}{k+2} P(k-1) = \frac{k-1}{k+2} \frac{4}{(k+1)k(k-1)} = \frac{4}{(k+2)(k+1)k} \end{split}$$



# 補足:N個の要素をそれぞれ確 率 p; で選択する方法:解説

$$\{p_i\}$$
  $(i=0,1,2,3)$ 





# 補足:N個の要素をそれぞれ確 $率 <math>p_i$ で選択する方法

```
double r=Math.random():
int j=0;
double pp=0;
boolean id=true:
for(int i=0;i<N && id;i++){
 pp+=p[i];
 if(r<pp){ j=i; id=false; }</pre>
```



# なぜ「べき則」に関心があるのか

- ●通常の現象は、系の様々なスケールを反映
  - ・同じスケールのものとしか反応しない
  - 色:反射屈折する光の波長
  - 相転移点:相互作用の距離
  - ・温度に対応した波長
- ●系の詳細に依存しない現象
  - ・スケール依存性を失った現象
  - ・様々な系に共通な現象、考え方



## スケールを失った現象

- ・相転移近傍の挙動
  - 臨界現象(Critical Phenomena)
  - ●Universalな現象
  - 系の次元、秩序変数の次元などに依存
- Fractals
- ●自己組織化臨界現象
  - Self-Organized Criticality