

# تمرین سری 7

علم شبکه

هانیه حاتمی 99100614

(a)

اگر یکی از گره‌های موجود را ( $i$ ) در نظر بگیریم و درجه‌ی آن را که تعداد بارهایی است که به رقص دعوت شده،  $k_i$  می‌نامیم. تکامل زمانی درجه‌ی گره را می‌توان با در نظر گرفتن احتمال اتصال یک گره جدید به گره‌ی از قبل موجود  $i$  بدست آورد. طبق صورت سوال می‌دانیم احتمال اتصال گره جدید به گره  $i$  برابر است با:

$$P(\text{connecting to node } i \text{ at time } t + 1) = \frac{\eta_i}{t\langle\eta\rangle}$$

حال درجه‌ی گره  $i$  در زمان  $t+1$  که برابر  $k_i(t+1)$  است برابر است با درجه‌ی گره‌ی  $i$  در زمان  $t$  که همان  $k_i(t)$  است و احتمال اینکه گره‌ی  $i$  در زمان  $t+1$  دعوت‌نامه‌ی رقصی از گره‌ی جدید دریافت کرده باشد، و این برابر است با:

$$k_i(t+1) = k_i(t) + P(\text{connecting to node } i \text{ at time } t + 1) = k_i(t) + \frac{\eta_i}{t\langle\eta\rangle}$$

این معادله تکامل زمانی برای درجه گره است که نشان می‌دهد هر گره در زمان  $t+1$  چه تعداد یال (یا دعوت‌نامه‌ی رقص) داشته است.

(b)

برای بدست آوردن توزیع درجه، باید این احتمال را در نظر بگیریم که یک گره در زمان معین  $t$  درجه  $k$  داشته باشد.  $P(k, t)$  احتمال اینکه یک گره در زمان  $t$  درجه  $k$  داشته باشد است. احتمال اینکه یک گره در زمان  $t+1$  درجه  $k$  داشته باشد با مجموع دو احتمال داده می‌شود، احتمال اینکه یک گره در زمان  $t$  درجه  $k-1$  داشته باشد و در زمان  $t+1$  یک دعوت رقص دریافت کند و احتمال اینکه یک گره در زمان  $t$  درجه  $k$  داشته باشد و در زمان  $t+1$  دعوت‌نامه رقصی دریافت نکند. که این برابر است با:

$$P(k, t+1) = P(k-1, t) \times P(\text{receives a dance invitation at } t+1) \\ + P(k, t) \times P(\text{does not receive a dance invitation at } t+1)$$

که احتمال دریافت نکردن دعوت برای رقص برابر با احتمال کل که 1 است منهای احتمال دریافت کردن دعوت به رقص است، که برابر می‌شود با:

$$\Rightarrow P(k, t+1) = P(k-1, t) \times \frac{\eta}{t\langle\eta\rangle} + P(k, t) \times \left(1 - \frac{\eta}{t\langle\eta\rangle}\right)$$

در نتیجه تابع توزیع گره‌ای با جذابیت  $\eta$  در  $t$  بی‌نهایت بدست می‌آید، در نتیجه داریم:

$$P(k) = \lim_{t \rightarrow \infty} P(k, t)$$

پس از انجام این کار مورد عجیبی که رخ می‌دهد این است  $t+1$  حدوداً برابر  $t$  است در نتیجه بدست می‌آید:

$$P(k-1, t) = P(k, t)$$

که منطقی نیست و برای ما عجیب است. و اگر این فرض را نکنیم داریم:

$$\frac{dP(k, t)}{dt} = \frac{\eta}{t\langle\eta\rangle} (P(k-1, t) - P(k, t)) = \frac{\eta}{\langle\eta\rangle} \ln\left(\frac{t}{\eta}\right) = -\ln\left(\frac{P_{k-1} - P_k}{P_{k-1} - P_1}\right)$$

$$\Rightarrow P_{k-1} - e^{-\frac{\eta}{\langle\eta\rangle} \ln(t)} (P_{k-1} - P_1)$$

$$\Rightarrow P_k = P_{k-1} \left( 1 - t^{\frac{-\eta}{\langle \eta \rangle}} \right) - t^{\frac{-n}{\langle \eta \rangle}} P_1$$

در نتیجه در  $t$  بی نهایت همان نتیجه عجیب قبل را بدست می آوریم.

که این نتیجه در واقعیت آنقدر عجیب نیست زیرا در زمان بی نهایت به دلیل کوچک شدن اعضا در برابر کل شبکه منطقی است که احتمال اضافه شدن راس ها یکی شود.

(c)

جذابیت نصف گره ها،  $\eta = 2$  باشد و جذابیت نیمی دیگر  $\eta = 1$  می توانیم از تابع بدست آمده از قسمت قبل استفاده کنیم، داریم:

$$P_{\eta=2}(k, t+1) = P(k-1, t) \times \frac{2}{t\langle \eta \rangle} + P(k, t) \times \left( 1 - \frac{2}{t\langle \eta \rangle} \right)$$

$$P_{\eta=1}(k, t+1) = P(k-1, t) \times \frac{1}{t\langle \eta \rangle} + P(k, t) \times \left( 1 - \frac{1}{t\langle \eta \rangle} \right)$$

که  $\langle \eta \rangle = \frac{1}{2} \times 2 + \frac{1}{2} \times 1 = 1.5$  است.

توزیع درجه شبکه پس از مدت زمان کافی برابر است با:

$$P(k) = \lim_{t \rightarrow \infty} \left[ \frac{1}{2} P_{\eta=1}(k, t) + \frac{1}{2} P_{\eta=2}(k, t) \right]$$

حل این معادلات و گرفتن حد با نزدیک شدن  $t$  به بی نهایت، توزیع درجه شبکه را فراهم می دهد.

## سوال 1) کد زنی:

کد این بخش به فایل ضمیمه شده است.

ابتدا مقدار دهی اولیه را انجام می دهیم:

```
n = 4;
FinalN = 1000;
SpecialVert = {7, 25, 47, 60, 150};
CoreGraph = Graph[CompleteGraph[n + 1], VertexLabels -> Automatic]
SeedRandom[63456];
Eta = RandomReal[{0, 1}, FinalN];
Eta[[SpecialVert]] = {0.5, 0.8, 0.9, 0.6, 0.9}
```

که در آن  $n$  تعداد رئوس اولیه در نمودار.

FinalN: تعداد کل مراحل یا تکرار برای تکامل نمودار.

SpecialVert: فهرست رئوس هایی که ویژگی های خاصی خواهند داشت.

CoreGraph: نمودار کامل اولیه با  $n + 1$  راس.

SeedRandom[63456]: دانه تصادفی را برای تکرارپذیری تنظیم می کند.

Eta: لیستی از اعداد واقعی تصادفی بین 0 و 1. برخی از مقادیر در Eta با مقادیر خاصی برای رئوس در SpecialVert جایگزین می شوند.

حال تابع اضافه شدن گره و تشکیل گراف را می نویسیم:

```
NodeAdd[g_, n_] := (Module[{Newg, x},
  x = VertexCount[g] + 1;
  Newg = VertexAdd[g, x];
  Newg = EdgeAdd[Newg,
    UndirectedEdge[x, #] & /@
    RandomChoice[Eta[[1 ;; x - 1]]*VertexDegree[g] -> VertexList[g], n]];
  Newg
])
```

NodeAdd تابعی است که یک نمودار g و یک عدد صحیح n می گیرد.

یک راس جدید به نمودار اضافه می کند و آن را به n راس موجود متصل می کند، با احتمال اتصال به یک راس متناسب با درجه آن.

ادامه ی کار تشکیل گراف:

```
SeedRandom[65354];
{t, FinalGraph} = Timing[Nest[(NodeAdd[#, n] &) , CoreGraph, FinalN - 5]]; t
```

این تکامل گراف را با اعمال تکراری تابع NodeAdd ایجاد می کند.

تکامل در FinalGraph ذخیره می شود و زمان صرف شده برای تکامل در t ذخیره می شود.

رسم نمودار تابع توزیع درجه:

در انتها نتایج آن به صورت log-log و خطی آورده شده است.

```
Histogram[VertexDegree[FinalGraph], ScalingFunctions -> {"Log", "Log"}]
```

حال به سراغ تکامل درجات می رویم:

```
GraphEvolution = NestList[(NodeAdd[#, n] &) , CoreGraph, FinalN - 5];
```

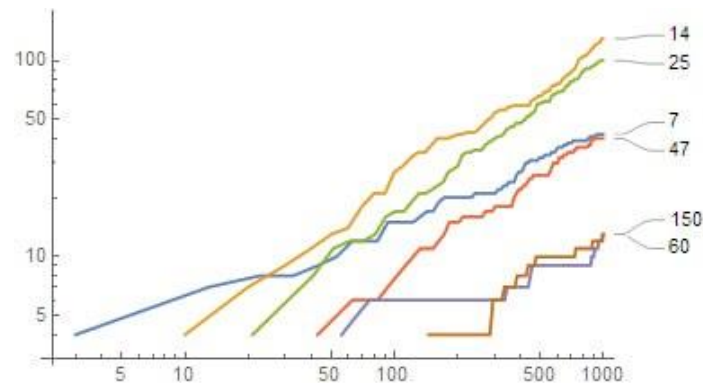
```
DegreeEvolution[v_, step_, n_] := (Module[{Steps},
  Steps = Range[v - (n + 1) + 1, FinalN - (n + 1) + 1, step];
  Transpose[{Steps, (VertexDegree[#, v] &) /@
    GraphEvolution[[v - (n + 1) + 1 ;; FinalN - (n + 1) + 1 ;; step]]}]
])
```

یک تابع DegreeEvolution را تعریف می کنیم که شاخص راس، اندازه گام و n را می گیرد. درجه راس مشخص شده را در مراحل مختلف در طول تکامل محاسبه می کند.

```
Ds = DegreeEvolution[#, 10, n] & /@ SpecialVert;
ListLogLogPlot[Ds, PlotLabels -> SpecialVert, Joined -> True]
```

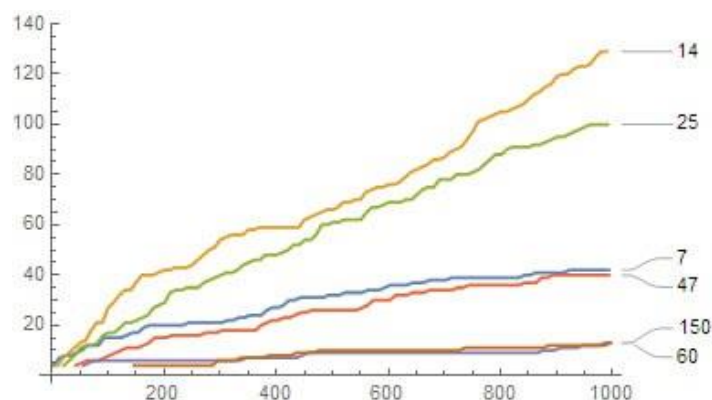
DegreeEvolution را روی رئوس در SpecialVert با اندازه گام 10 اعمال کرده. تکامل درجه را در مقیاس log-log ترسیم می‌کنیم.

## نمودارها:



برای  $\eta$  های دلخواه، مشاهده می‌کنیم که لگاریتم درجات نسبت به لگاریتم زمان به صورت بالا است. همانطور که می‌بینیم، برای راس 14 که فیتنس بیشتر از راس 7 دارد، رشد سریع‌تری داشته و با آنکه راس 7 بسیار سریع‌تر وارد شبکه شده اما راس 14 از آن پیشی گرفته. این مورد را برای راس 25 نیز مشاهده می‌کنیم. از طرفی راس 150 که فیتنس خیلی بالایی دارد به دلیل بسیار دیر وارد سیستم شدن نتوانسته خود را به رئوسی با فیتنس کمتر برساند.

نمودار خطی نمودار بالا را اینجا مشاهده می‌کنیم:



با فیت کردن خط بر روی نمودار لوگ-لوگ، شیب خط‌ها را به ترتیب بدست می‌آوریم:

$$n = 7 \quad a_7 = 0.5$$

$$n = 14 \quad a_{14} = 0.7$$

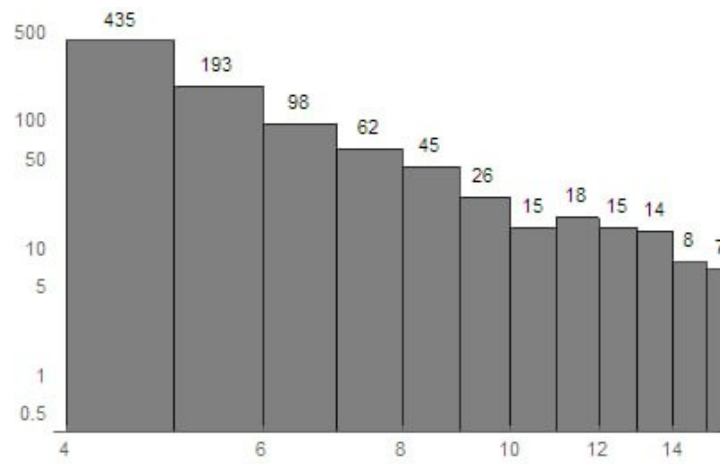
$$n = 25 \quad a_{25} = 0.8$$

$$n = 47 \quad a_{47} = 0.7$$

$$n = 60 \quad a_{60} = 0.3$$

$$n = 150 \quad a_{150} = 0.7$$

برای تابع توزیع درجه به صورت لوگ لوگ بدست آوردیم:



برای خطی این نمودار داریم:

