

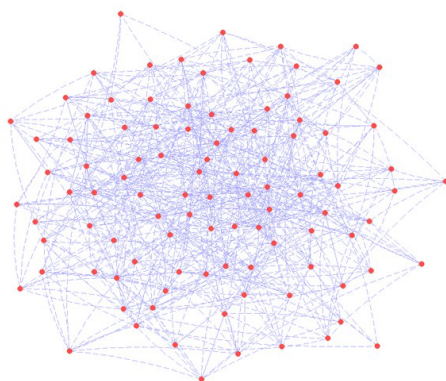
باسمه تعالی



پروژه درس آمار و احتمال مهندسی

آشنایی با برخی روش های خوشه بندی گراف ها

فاز اول



استاد درس:

دکتر محمدحسین یاسائی میبیدی

اعضای گروه:

هلیا شاکری (400101389)

ملیکا کردمیل (400101786)

زهرا ملکی (400110009)

## ۲ ز هرچه رنگ تعلق پذیرد آزاد است!

### پرسش تئوری 1.1

در این حالت به دلیل این که افراد خوشه های مختلف با یکدیگر سلیقه مشترکی دارند اگر هر فرد را با یک یال مشخص کنیم و می توانیم افراد را به دسته هایی تقسیم کنیم که این دسته ها هیچ یالی بین هیچ دو دسته متفاوت آن ها وجود نداشته باشند در این حالت گراف ما باید یک گراف ناهمبند باشد و ماتریس مجاورت آن هم به همین صورت است. همچنین قابل توجه است که درایه های قطر ماتریس مجاورت حتما 1 هستند زیرا هرکس با خودش هم سلیقه است. به طور مثال ماتریس زیر با این شرایط سازگار است:

1	1	0
1	1	0
0	0	1

به طور کلی برای حداقل وجود دو خوشه به این صورت می توان ماتریس مجاورت را نوشت اگر خوشه 1 دارای r گره و خوشه 2 دارای s گره باشند:

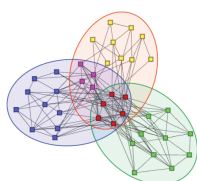
$0_{r \times r}$	B
$B^T$	$0_{s \times s}$

### پرسش تئوری 1.2

تفاوت این بخش با بخش قبل در این است که در این حالت بین دو خوشه هم یال های مشترکی وجود دارند. در این صورت میتوان مجموعه هایی از گره ها داشته باشیم به این صورت که برای خوشه A و B به طور مثال مجموعه ها به صورت

$\{B \cap A\} \{A - B \cap A\} \{B - B \cap A\}$  هستند و معادل 3 دسته میشوند و حال برای هر دو خوشه ای این روند را تکرار

میکنیم و گره های هر دسته را رنگی جدا میکنیم و آنقدر این کار را ادامه میدهم تا دیگر قادر به تعیین رنگ جدیدی نباشیم. ماتریس مجاورت این گراف به طور مثال به شکل زیر میشود:



1	1	0	0	0	0
1	1	1	0	0	0
0	1	1	0	0	0
0	0	0	1	1	0
0	0	0	1	1	1
0	0	0	0	1	1

### پرسش تئوری 1.3

این دو فرد در ژانرهای ۱ تا k مشترک باشند در آن صورت احتمال اینکه با یکدیگر هم سلیقه باشند برابر است با ۱ منهای احتمال اینکه با یکدیگر هم سلیقه نباشند. احتمال اینکه این دو فرد در با هم هم سلیقه نشوند، با توجه به مستقل بودن این احتمالات، برابر است با احتمال اینکه در هیچ يك از این خوشه ها با هم هم سلیقه نشوند در نتیجه:

$$1 - \prod_{i=1}^n (1 - p_i)$$

اگر دو فرد در خوشه های زیادی عضو باشند به این معنا که سلیقه های متنوعی داشته باشند در نتیجه خوشه های مشترك آنان افزایش می یابد در نتیجه n افزایش یافته پس  $\prod_{i=1}^n (1 - p_i)$  کاهش یافته و  $1 - \prod_{i=1}^n (1 - p_i)$  افزایش می یابد که در نتیجه احتمال هم سلیقه بودنشان افزایش می یابد که به صورت شهودی هم کاملاً ملموس است زمانی که دو نفر سلیقه های متنوعی دارند ریشتر سلیقه مشترك پیدا میکنند.

نقض این مدل میتواند در این باشد که احتمال  $p_i$  ها نباید از هم کاملاً مستقل باشند و بین علاقه به ژانر های مختلف هم رابطه ای وجود دارد.

### پرسش تئوری 1.4

مشابه بخش قبل اگر متمم احتمال هم سلیقه ای آن ها را حساب کنیم میبینیم که اگر این دو فرد در خوشه های ۱ تا n مشترك باشند در آن صورت احتمال هم سلیقه ای آن ها برابر است با:

$$1 - \prod_{i=1}^n \exp(-F_{ui} F_{vi})$$

با توجه به فرمول بالا چون  $F_{vi}$  ها اعدادی مثبت هستند پس توان های  $e$  عددی بین  $0$  تا  $1$  است پس با زیاد تر شدن  $n$  حاصل ضرب کاهش و در نتیجه احتمال هم سلیقگی افزایش پیدا میکند.

### پرسش تئوری 1.5

اگر محل برخورد سطح  $u$  و ستون  $v$  در ماتریس  $A$  برابر  $a_{uv}$  باشد.

$$P[A|F] = \prod_{uv} P[a_{uv} | F]$$

$$\text{که } a_{uv} \text{ به احتمال } 1 - \prod_{i=1}^n \exp(-F_{ui} F_{vi}) \text{ يك و به احتمال } \prod_{i=1}^n \exp(-F_{ui} F_{vi}) \text{ برابر صفر است}$$

$$P[a_{uv} | F] = a_{uv} + (-1)^{a_{uv}} \prod_{i=1}^n \exp(-F_{ui} F_{vi})$$

$$\log(P[A|F]) = \sum_{u,v} \log(a_{uv} + (-1)^{a_{uv}} \prod_{i=1}^n \exp(-F_{ui} F_{vi}))$$

### پرسش تئوری 1.6

این ماتریس به صورت يك تابع از  $u, v$  است و ما میخواهیم آن را به صورت بیشینه و تنها تابع  $u$  بدست آوریم برای این کار مقادیر ما باید به گونه ای باشد که در راستای بیشینه کردن این تابع باشند. راستای گرادیان  $F$  در جهت نقطه ماکسیموم است و در نقطه ماکسیموم این مقدار  $0$  است پس با تکرار این کار تا به جایی برسیم که مقدار گرادیان  $0$  یا بسیار کم باشد.

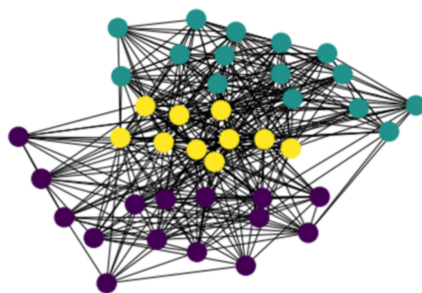
### پرسش تئوری 1.7

از رابطه قسمت قبل گرادیان می گیریم و خواهیم داشت:

$$\nabla_{F_{u,:}} l(F) = \sum_{j=v=1, u \neq v}^n \frac{\left( \sum_{i=1}^k (-F_{vj}) \right) (-1)^{a_{vu}} e^{\sum_{i=1}^k (-F_{ui} F_{vi})}}{a_{vu} + (-1)^{a_{vu}} e^{\sum_{i=1}^k (-F_{ui} F_{vi})}} \hat{v}$$

### پرسش شبیه سازی 1

توابع تکمیل شده اند.



### پرسش تئوری 1.8

در این حالت اگر احتمال هم سلیقه بودن به شرط اینکه 1 ژانر مشترک داشته باشند را  $1 - e^{-F_{uk} F_{vk}}$  بگیریم زمانی که r فیلم مشترک دارند به شرطی که s فیلم در آن ژانر وجود داشته باشد با توزیع دو جمله ای آن را مدل می کنیم. احتمال هم سلیقه‌گی تحت خوشه k اگر به r فیلم علاقه داشته باشند:

$$\binom{s_k}{r} (1 - e^{-F_{uk} F_{vk}})^r (e^{-F_{uk} F_{vk}})^{s_k - r}$$

اگر n ژانر مشترک باشد:

$$P[a_{uv} | F] = 1 - \prod_{k=1}^n \left( 1 - \binom{s_k}{r} (1 - e^{-F_{uk} F_{vk}})^r (e^{-F_{uk} F_{vk}})^{s_k - r} \right)$$

$$P[A|F] = \prod_{uv} P[a_{uv}|F]$$

$$l(F) = \log(P[A|F]) = \sum_{u,v} \log(1 - \prod_{k=1}^n (1 - \binom{s_k}{r_k} (1 - e^{-F_{uk} F_{vk}})^{r_k} (e^{-F_{uk} F_{vk}})^{s_k - r_k}))$$

$$\nabla_F l(F) = \sum_{j=v=1, u \neq v}^n$$

$$\frac{\sum_{k0=1}^n ((\prod_{k=1, k \neq k0}^n (1 - \binom{s_k}{r_k} (1 - e^{-F_{uk} F_{vk}})^{r_k} (e^{-F_{uk} F_{vk}})^{s_k - r_k}) (1 - e^{-F_{uk0} F_{vk0}})^{r_{k0} - 1} (e^{-F_{uk0} F_{vk0}})^{s_{k0} - r_{k0} - 1} (-F_{vk0}) (s_{k0} (1 - e^{-F_{uk0} F_{vk0}})^{r_{k0}} - r_{k0}))}{1 - \prod_{k=1}^n (1 - \binom{s_k}{r_k} (1 - e^{-F_{uk} F_{vk}})^{r_k} (e^{-F_{uk} F_{vk}})^{s_k - r_k}))}$$


---

### ۳ گناه بخت پریشان و دست کوتاه ماست!

#### پرسش تئوری ۹.

ماتریس مجاورت  $A$  روابط دوستی بین افراد را توصیف می کند و این روابط دوستی به میز افراد بستگی دارد. یعنی برای ماتریس  $z$  معین، درایه های  $i = j$  ماتریس همان ۱ و درایه های دیگر متغیر تصادفی برنولی با پارامتر  $p = 0.6$  اگر دو نفر  $i$  و  $j$  سربیک میزنشته باشند و  $q = 0.1$  اگر نه.

$$\begin{aligned} \forall i, j \in \{0, 1, \dots, n-1\}: A_{i,j} &= 1 \text{ if } i = j \\ &\sim \text{Ber}(p = 0.6) \text{ if } z_0[i] = z_0[j] \\ &\sim \text{Ber}(q = 0.1) \text{ if } z_0[i] \neq z_0[j] \end{aligned}$$

$$\mathbb{P}[A] = \prod_{i,j=0}^n \mathbb{P}[A_{i,j}]$$


---

#### پرسش تئوری ۱۰.

خیر، چون در ماتریس قسمت ۹، درایه های  $i$  و  $j$  از هم مستقل در نظر گرفته شده اند در حالی که  $\mathbb{P}[A_{i,j} | A_{j,i}] = 1 \neq \mathbb{P}[A_{i,j}]$  پس ایندو از هم مستقل نیستند و بهتر است ماتریس  $A$  را اینگونه تعریف کنیم:

$$\forall i \in \{0, 1, \dots, n-1\}, \forall j \in \{0, 1, \dots, i\}:$$

$$\begin{aligned} A_{i,j} &= 1 \text{ if } i = j \\ &\sim \text{Ber}(p = 0.6) \text{ if } z_0[i] = z_0[j] \\ &\sim \text{Ber}(q = 0.1) \text{ if } z_0[i] \neq z_0[j] \end{aligned}$$

$$A_{i,j} = A_{j,i}$$

$$\mathbb{P}[A] = \prod_{i,j=0}^n \mathbb{P}[A_{i,j}]$$


---

### پرسش شبیه سازی ۲.

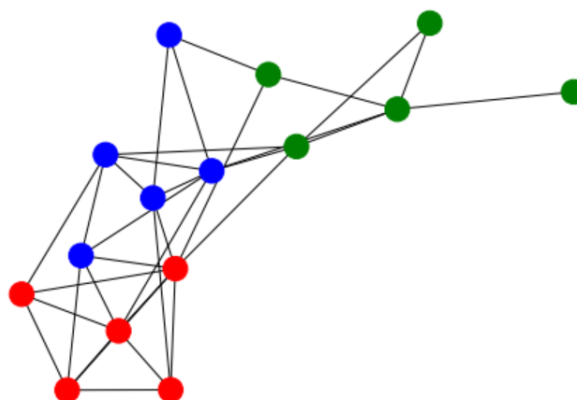
با استفاده از تابع `np.random.binomial` نمونه‌های خواسته شده ساخته شده اند. به دلیل زیاد بودن اینجا آورده نشده اند.

### پرسش شبیه سازی ۳.

با استفاده از دستورات کتابخانه `networkx` گراف خواسته شده، کشیده شد. تصویر آن ضمیمه شده است:

$$z_0 = [3, 1, 2, 1, 3, 1, 2, 2, 2, 3, 3, 2, 1, 1, 3]$$

```
[[1. 1. 0. 0. 1. 0. 0. 0. 0. 0. 1. 0. 0. 1. 1.]
 [1. 1. 0. 1. 0. 1. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 1. 0.]
 [0. 0. 1. 0. 0. 0. 0. 1. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0.]
 [0. 1. 0. 1. 0. 1. 0. 0. 0. 1. 0. 0. 1. 1. 0.]
 [1. 0. 0. 0. 1. 0. 0. 0. 1. 0. 0. 0. 0. 0. 1.]
 [0. 1. 0. 1. 0. 1. 0. 0. 0. 1. 0. 0. 1. 1. 1.]
 [0. 0. 0. 0. 0. 0. 1. 1. 0. 0. 1. 1. 0. 1. 1.]
 [0. 0. 1. 0. 0. 0. 1. 1. 1. 0. 0. 1. 0. 0. 1.]
 [0. 0. 0. 0. 1. 0. 0. 1. 1. 0. 0. 0. 0. 1. 0.]
 [0. 0. 0. 1. 0. 1. 0. 0. 0. 1. 1. 0. 0. 1. 1.]
 [1. 0. 0. 0. 0. 0. 1. 0. 0. 1. 1. 0. 1. 0. 1.]
 [0. 0. 0. 0. 0. 0. 1. 1. 0. 0. 0. 1. 0. 0. 0.]
 [0. 0. 0. 1. 0. 1. 0. 0. 0. 0. 1. 0. 1. 1. 0.]
 [1. 1. 0. 1. 0. 1. 1. 0. 1. 1. 0. 0. 1. 1. 0.]
 [1. 0. 0. 0. 1. 1. 1. 1. 0. 1. 1. 0. 0. 1.]]
```



### پرسش شبیه سازی ۴ و ۵.

برای پرسش ۴ به راحتی فقط در یک `for`، دو بردار با هم مقایسه می‌شوند و در پرسش ۵ در یک `for`، با استفاده از دستور `permutations` جایگشت‌های ممکن برای نام میزها در نظر گرفته شده است و سپس با استفاده از تابع بخش ۴ حداقل فاصله همینگ بین دو بردار به دست می‌آید.

### پرسش تئوری ۱۱.

اگر درایه‌های قطر ماتریس که به هر حال ۱ هستند نیز مورد نظر باشند، به اندازه درایه‌های قطر و زیر آن متغیر تصادفی مستقل وجود دارد که یعنی



$$\text{number of independent indexes} = \frac{n^2 - n}{2} + n = \frac{n^2 + n}{2}$$


---

### پرسش تئوری ۱۲.

از پرسش تئوری ۱۰ به دست آمد:

$$\forall i \in \{0, 1, \dots, n-1\}, \forall j \in \{0, 1, \dots, i\}:$$

$$A_{i,j} = 1 \text{ if } i = j$$

$$\sim \text{Ber}(p = 0.6) \text{ if } z_0[i] = z_0[j]$$

$$\sim \text{Ber}(q = 0.1) \text{ if } z_0[i] \neq z_0[j]$$

$$A_{i,j} = A_{j,i}$$

$$L(z) = \mathbb{P}[A|z] = \prod_{i,j=0}^n \mathbb{P}[A_{i,j}|z] = p^a (1-p)^b q^c (1-q)^d$$

Assuming: a= the number of people that sit around the same table and are friends

$$(A_{i,j} = 1, z[i] = z[j])$$

b= the number of people that sit around the same table but aren't friends

$$(A_{i,j} \neq 1, z[i] = z[j])$$

c= the number of people that don't sit around the same table but are friends

$$(A_{i,j} = 1, z[i] \neq z[j])$$

d= the number of people that don't sit around the same table and aren't friends

$$(A_{i,j} \neq 1, z[i] \neq z[j])$$


---

### پرسش تئوری ۱۳.

در ادامه پرسش تئوری ۱۲ و با همان فرضیات:

$$\begin{aligned} l(z) &= \log(L(z)) = \log(p^a (1-p)^b q^c (1-q)^d) = \\ &= a \cdot \log(p) + b \cdot \log(1-p) + c \cdot \log(q) + d \cdot \log(1-q) \end{aligned}$$

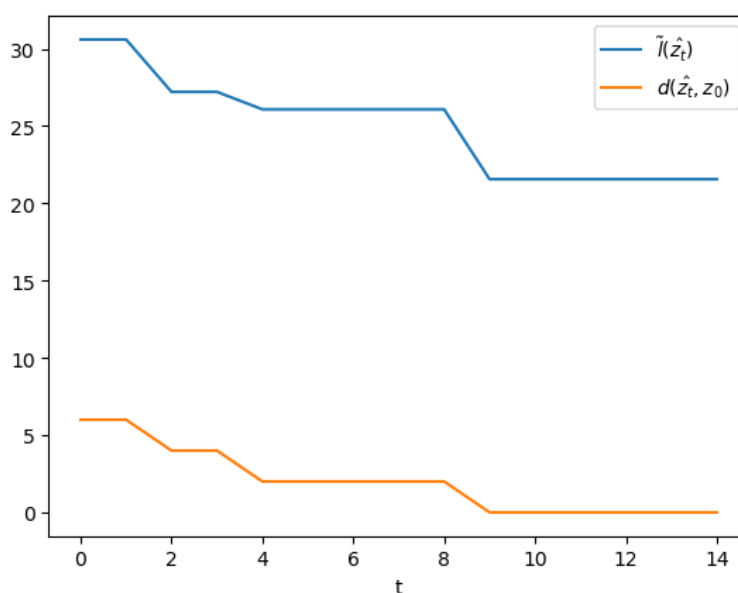

---

## پرسش شبیه سازی ۶.

چون محاسبه عددی با کامپیوتر راحت است، از رابطه به دست آمده در پرسش تئوری ۱۲ در کد استفاده شده است.

## پرسش شبیه سازی ۷.

برای دقت بالا پارامتر  $T = 15$  در نظر گرفته شده است. در این کد، از بردار  $Z_0$  تعریف شده در ابتدای بخش ۳ استفاده شده است و با استفاده از آن و تابع نوشته شده در پرسش شبیه سازی ۲، نمونه‌ای از ماتریس  $A$  تولید شده است و سپس الگوریتم ذکر شده روی ماتریس  $A$  اجرا می‌شود. منظور از  $Z_0$  در  $d(\hat{z}_t, z_0)$  همان بردار مولد ماتریس  $A$  فرض شده است. نمودار به دست آمده:



## پرسش شبیه سازی ۸.

۱۰ بار کد بخش قبلی تکرار می شود و هر دفعه ماتریس مجاورتی بر اساس جایگشتی از  $Z_0$  درست می شود و پس از حدس آرایه مولد نتیجه آن ها بر اساس مینیمم فاصله همینگ با آن جایگشت از  $Z_0$  مقایسه می شوند که قابل مشاهده است که در هر ورژن از کد، خروجی ها یعنی  $Z_T^j$  فاصله همینگ کمی با  $Z_0$  دارند که به دلیل پارامتر  $T = 15$  می باشد.

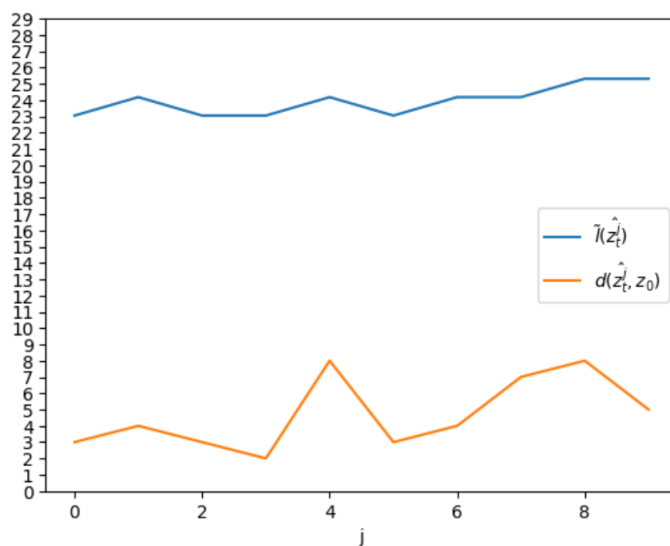
ماتریس ۲ بعدی های حدس زده شده هستند و آرایه آخری مینیمم فاصله همینگ حدس با آرایه مولد ماتریس مجاورت است.

```
[[3 1 2 1 3 1 2 2 2 3 3 2 1 1 3]
 [3 2 3 2 1 1 3 2 3 1 1 3 2 2 1]
 [1 3 2 3 1 3 2 2 2 1 1 2 3 3 1]
 [3 2 1 2 3 2 1 1 1 3 3 1 2 2 3]
 [3 1 2 1 3 1 2 2 2 3 3 2 1 1 3]
 [3 2 3 2 1 1 3 2 3 1 1 3 2 2 1]
 [1 3 2 3 3 1 2 2 2 1 1 2 3 3 1]
 [2 1 3 1 2 3 3 1 3 2 2 3 1 1 2]
 [2 1 1 3 2 1 3 3 3 2 2 3 1 1 2]
 [2 3 1 3 2 3 1 1 1 2 2 1 3 3 2]]
[0. 3. 0. 0. 0. 3. 2. 2. 2. 0.]
```

## پرسش شبیه سازی ۹ و ۱۰.

کد این قسمت درست نمایی خروجی ها را با درست نمایی  $Z_0$  مقایسه می کند و مشاهده می شود که اگر و تنها اگر درست نمایی تخمین با  $Z_0$  برابر باشد، فاصله همینگ این دو صفر است. در کد خروجی قابل مشاهده است که معمولاً چند خروجی فاصله همینگ با آنها برابر با صفر است که یعنی تخمین  $Z_0$  به درستی انجام شده است.

For  $j=0, 2, 3, 5$ ,  $l(z_T)$  is equal to  $l(z_0)$  and the minimum Hamming Distance is 3.0, 3.0, 2.0, 3.0



### پیش‌بینی شیب سازی ۱۱.

بهترین نتیجه به دست آمده حالتی است که برای هر دو نمونه تولید شده تخمین به همان بردار اصلی  $Z_0$  رسیده است و حتی اگر به خود آن نرسد به حالت نامگذاری می‌رسد که فاصله همینگ آن با  $Z_0$  برابر با صفر است. در چندین بار انجام کد حالتی که خروجی با فاصله همینگ صفر از  $Z_0$  وجود نداشته باشد دیده نشد.

```

[[3 1 2 1 3 1 2 2 2 3 3 2 1 1 3]
 [1 3 2 3 1 3 2 2 2 1 1 2 3 3 1]
 [1 3 2 3 3 1 2 2 2 1 1 2 1 3 3]
 [2 1 3 1 2 1 3 3 3 2 2 3 1 1 2]
 [3 1 2 1 3 1 2 2 2 3 3 2 1 1 3]
 [2 3 2 3 3 1 1 1 1 2 2 2 1 3 3]
 [2 3 1 3 2 3 1 1 1 2 2 1 3 3 2]
 [2 3 1 3 2 3 1 1 1 2 2 1 3 3 2]
 [1 3 2 3 1 2 2 3 2 1 1 2 3 3 1]
 [1 2 1 2 2 3 3 3 3 1 1 1 3 2 2]]
[[2 3 1 3 2 3 1 1 1 2 2 1 3 3 2]
 [3 1 2 1 3 1 2 2 2 3 3 2 1 1 3]
 [1 3 2 3 1 3 2 2 2 1 1 2 3 3 1]
 [2 1 3 1 3 1 3 2 3 2 2 3 1 1 2]
 [2 3 1 3 2 3 1 1 1 2 2 1 3 3 2]
 [1 3 2 2 1 3 2 3 2 1 1 2 3 3 1]
 [3 2 1 2 3 1 1 2 1 3 3 1 2 2 3]
 [2 1 3 1 1 2 3 3 3 2 2 3 1 1 2]
 [2 3 1 3 2 3 1 1 1 2 2 1 3 3 2]
 [1 2 3 2 1 2 3 3 3 1 1 3 2 2 1]]

```

For the first sample

I found the original zo!!!

Z=

[3, 1, 2, 1, 3, 1, 2, 2, 2, 3, 3, 2, 1, 1, 3]

For the second sample:

I found the original zo!!!

Z=

[3, 1, 2, 1, 3, 1, 2, 2, 2, 3, 3, 2, 1, 1, 3]

---

۴ او نه خیال است و نه طیف!

#### پیش تئوری ۱۴.

هر یک از درایه های ماتریس  $A$ ، یک متغیر تصادفی گسسته (برنولی) هست که تابع جرم احتمال آن به شکل زیر میباشد:

اگر احتمال هم ژانر بودن دو نفر  $i, j$  را  $\rho_{i,j}$  در نظر بگیریم:

$$P(A_{i,j} = 1) = p(\rho_{i,j}) + q(1 - \rho_{i,j})$$

$$P(A_{i,j} = 0) = 1 - P(A_{i,j} = 1)$$

$$P(A_{i,j} \neq 0 \cap A_{i,j} \neq 1) = 0$$

#### پیش تئوری ۱۵.

$$W_{ij} = E[A_{ij}] = \sum A_{ij} P(A_{ij}) = 1 \times P(A_{ij} = 1) + 0 \times P(A_{ij} = 0)$$

$$\Rightarrow W_{ij} = P(A_{ij} = 1)$$

و ماتریس  $W$  به فرم زیر بدست میاید:

$$\left[ p, \quad (p - q)\rho_{12} + q, \quad (p - q)\rho_{13} + q, \quad (p - q)\rho_{14} + q, \quad \dots \right]$$

$$\left[ (p - q)\rho_{12} + q, \quad p, \quad (p - q)\rho_{23} + q, \quad (p - q)\rho_{24} + q, \quad \dots \right]$$

$$\left[ (p - q)\rho_{13} + q, \quad (p - q)\rho_{23} + q, \quad p, \quad (p - q)\rho_{34} + q, \quad \dots \right]$$

$$\left[ \dots, \quad \dots, \quad \dots, \quad \dots, \quad \dots \right]$$

## پرسش تئوری ۱۶.

در این بخش  $\rho$  برای افرادی که در یک ژانر هستند برابر 1 و برای افراد در دو ژانر مختلف برابر صفر است. پس ماتریس  $W$  به این فرم خواهد بود:

$W =$

$$[p, p, q, q]$$

$$[p, p, q, q]$$

$$[q, q, p, p]$$

$$[q, q, p, p]$$

برای محاسبه مقادیر و بردارهای ویژه ماتریس داریم:

$$Wu = \lambda u \Rightarrow \det(W - \lambda I) = 0$$

$$\det([p - \lambda, p, q, q; p, p - \lambda, q, q; q, q, p - \lambda, p; q, q, p, p - \lambda]) = 0$$

$$\lambda_1 = 0 \quad \lambda_2 = 0 \quad \lambda_3 = 2p - 2q \quad \lambda_4 = 2p + 2q$$

$$u_1 = [-1; 1; 0; 0] \quad u_2 = [0; 0; -1; 1] \quad u_3 = [-1; -1; 1; 1] \quad u_4 = [1; 1; 1; 1]$$

## پرسش تئوری ۱۷.

تعداد  $r$  نفر را در ژانر اول و  $n-r$  نفر را در ژانر دوم در نظر میگیریم. با استفاده از عملیات سطری مقدماتی  $w$  را به  $w'$  به فرم زیر درمی آوریم:

$$W' = PWP^T = \begin{bmatrix} P_{r \times r} & q_{r \times (n-r)}; & q_{(n-r) \times r} & P_{(n-r) \times (n-r)} \end{bmatrix}$$

در ماتریس های  $p$  و  $q$  تمام درایه ها،  $p$  و  $q$  هستند.

$$W'x = y \rightarrow \left\{ y_i = \sum_{j=1}^r px_j + \sum_{j=1+r}^n qx_j \quad 1 \leq i \leq r \right\}$$

$$\rightarrow \left\{ y_i = \sum_{j=1}^r px_j + \sum_{j=1+r}^n qx_j \quad r+1 \leq i \leq n \right\}$$

با توجه به اینکه  $y_i$  های  $1 \leq i \leq r$  مقادیر یکسان و  $y_i$  های  $r+1 \leq i \leq n$  مقادیر ثابتی هستند، در صورتی که  $x$  بردار ویژه

باشد،  $r$  درایه ی اول آن باید برابر باشند (a) و  $n-r$  درایه ی بعد نیز باید یکسان باشند (b). پس با جایگذاری در رابطه ی بالا خواهیم داشت:

$$\lambda_a = rpa + (n-r)qb \rightarrow (\lambda - rp)a = (n-r)qb$$

$$\lambda_b = rqa + (n-r)pb \rightarrow b(\lambda - (n-r)p) = rqb$$

$$\Rightarrow \lambda^2 - np\lambda + (n-r)r[p^2 - q^2] = 0$$

ریشه های دستگاه فوق، مقادیر ویژه ناصفر  $w'$  هستند. همینطور میدانیم با اعمال عملیات ستونی مقدماتی، مقادیر ویژه  $w$  تغییر نمیکند. پس ریشه ها

ی دستگاه فوق مقادیر ویژه ی  $w$  نیز هستند. برای محاسبه ی بردار ویژه ها، با بدست آوردن  $\lambda$  میتوان  $a, b$  را محاسبه کرد.

$$W'x = \lambda x \rightarrow P^T W P P^T x = \lambda P^T x$$

$$P^T x \Leftarrow \text{بردار ویژه متناظر ماتریس } W \text{ هست.}$$

## پرسش تئوری ۱۸.

$$D_w =$$

طبق  $w$  بدست آمده از قسمت ۱۶ داریم:

$$[2p + 2q \quad 0 \quad 0 \quad 0]$$

$$[0 \quad 2p + 2q \quad 0 \quad 0]$$

$$[0 \quad 0 \quad 2p + 2q \quad 0]$$

$$[0 \quad 0 \quad 0 \quad 2p + 2q]$$



## پرسش تئوری ۱۹.

$$L_W =$$

$$[p + 2q \quad -p \quad -q \quad -q]$$

$$[-p \quad p + 2q \quad -q \quad -q]$$

$$[-q \quad -q \quad p + 2q \quad -p]$$

$$[-q \quad -q \quad -p \quad p + 2q]$$

$$\det(L_W - \lambda I) = 0 \rightarrow$$

$$\begin{aligned} & (p + 2q - \lambda)(4q^3 - 10\lambda q^2 + 8pq^2 + 6\lambda^2 q + 4p^2 q - 12\lambda pq - \lambda^3 - 2\lambda p^2 \\ & + 3\lambda^2 p) + p(-4q^3 + 2\lambda q^2 - 8pq^2 - 4p^2 q + 4\lambda pq + 2\lambda p^2 - \lambda^2 p) \\ & - q(4q^3 - 4\lambda q^2 + 8pq^2 + \lambda^2 q + 4p^2 q - 4\lambda pq) + q(-4q^3 + 4\lambda q^2 - 8pq^2 \\ & - \lambda^2 q - 4p^2 q + 4\lambda pq) = 0 \quad \Rightarrow \quad \lambda = \{0, 4q, 2p + 2q, 2p + 2q\} \end{aligned}$$

$$\lambda = 0 \Rightarrow u = [1; 1; 1; 1]$$

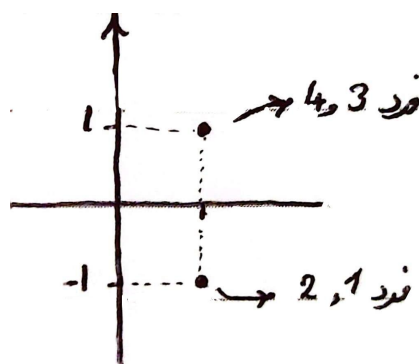
$$\lambda = 4q \Rightarrow u = [-1; -1; 1; 1]$$

$$\lambda = 2p + 2q \Rightarrow u = [-1; 1; 0; 0]$$

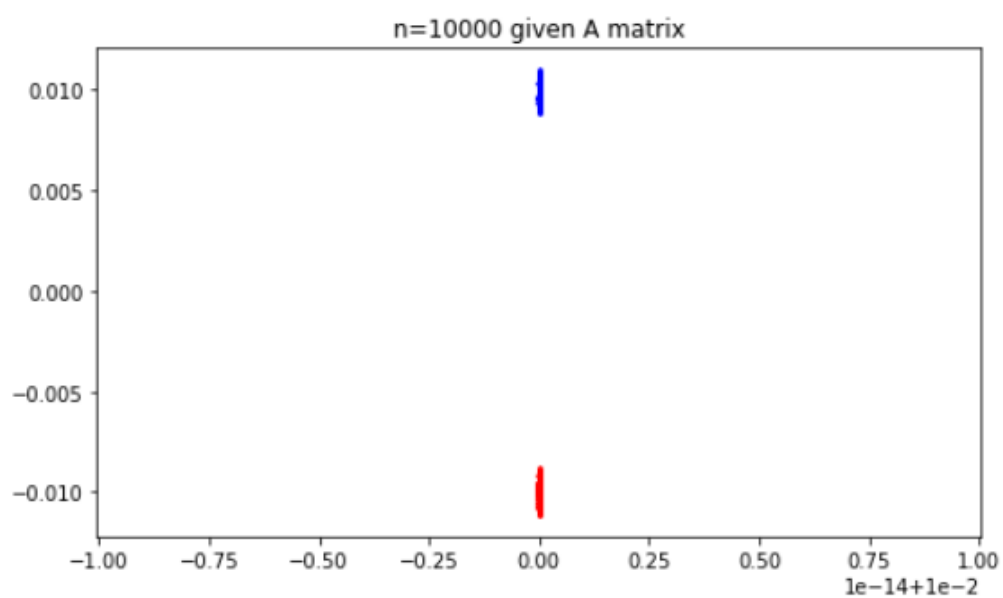
$$\lambda = 2p + 2q \Rightarrow u = [0; 0; -1; 1]$$

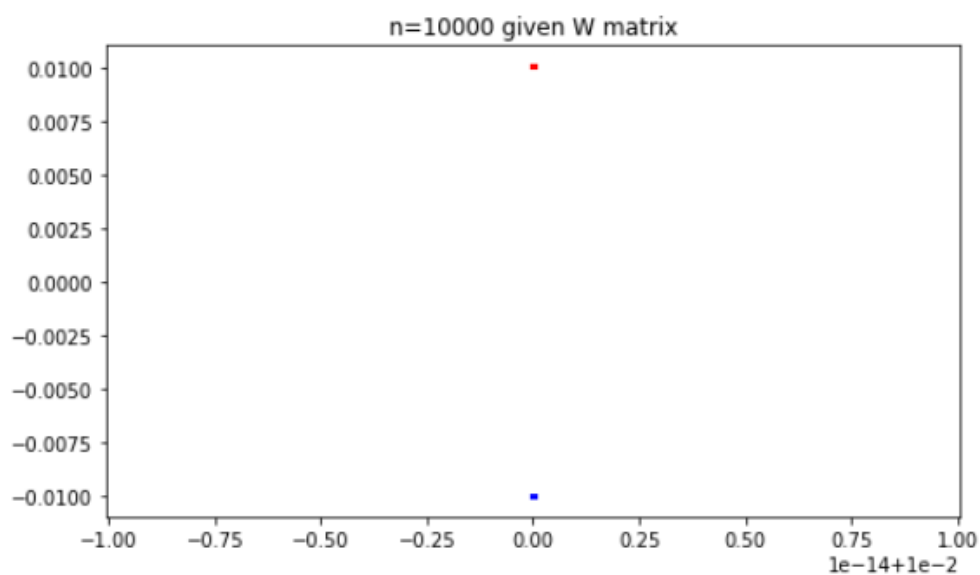
## پرسش تئوری ۲۰.

با توجه به اینکه دو مقدار ویژه ی کوچکتر 0 و  $4q$  هستند، باید هریک از درایه های نظیر به نظیر بردار ویژه های آنها را به عنوان  $x$  و  $y$  یک نقطه (به نمایندگی از فرد متناظر با آن درایه) در نظر بگیریم. در اینصورت میتوان افراد را به خوبی دسته بندی کرد:



## پرسش شبیه سازی ۱۲.

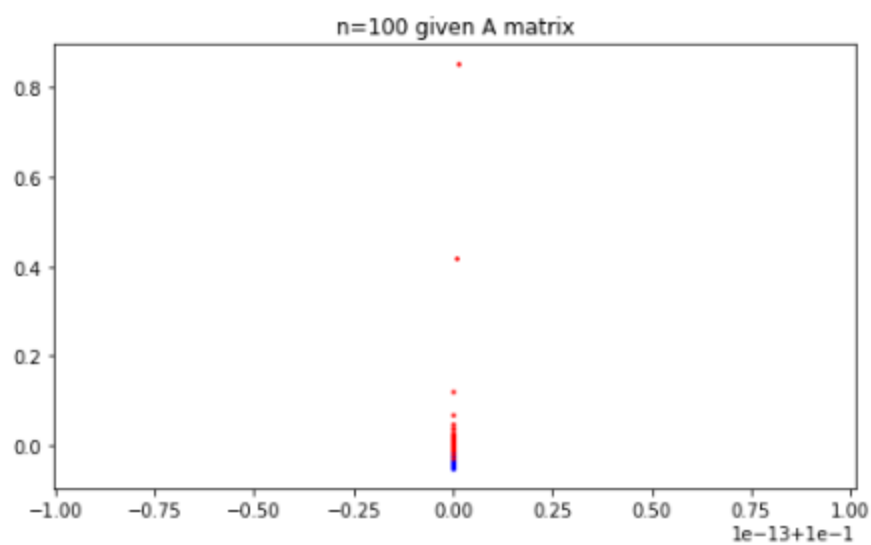


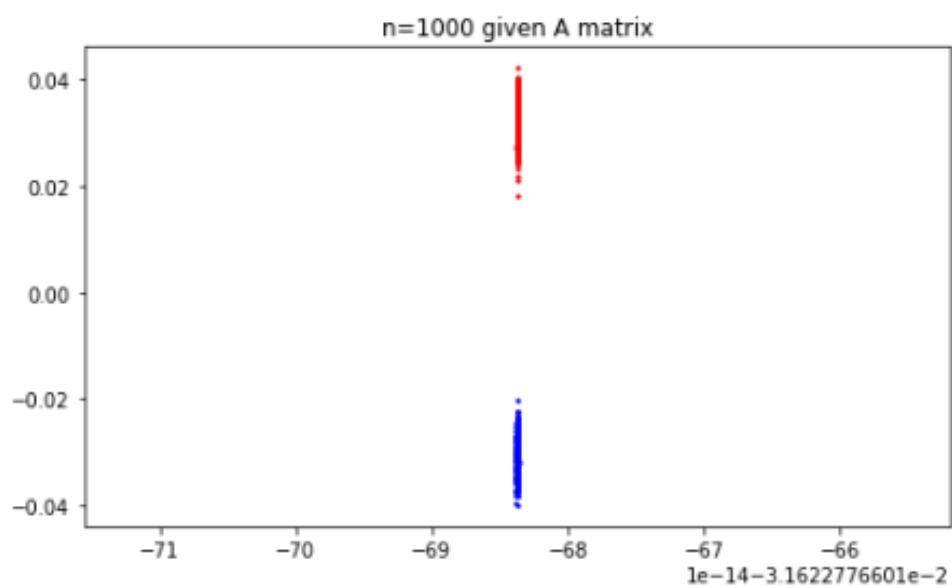
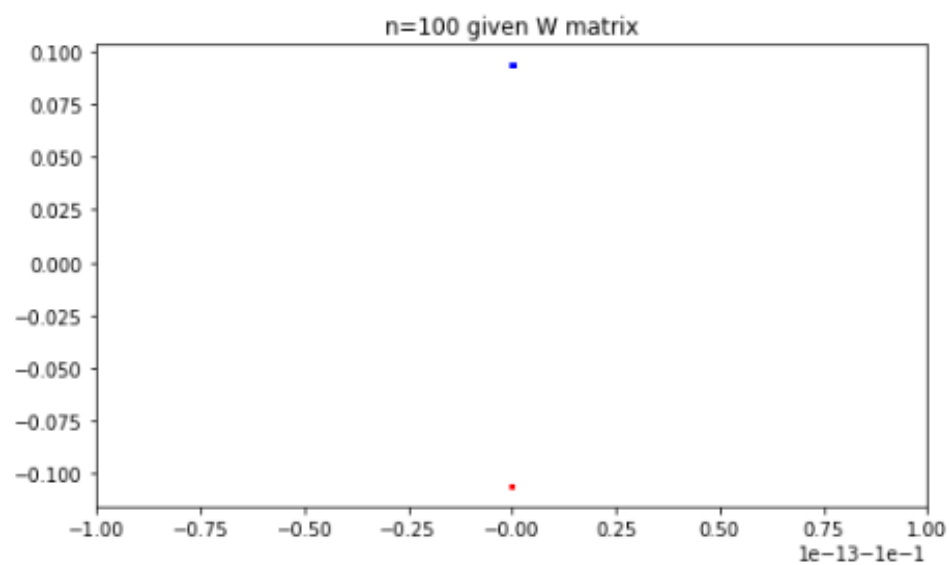


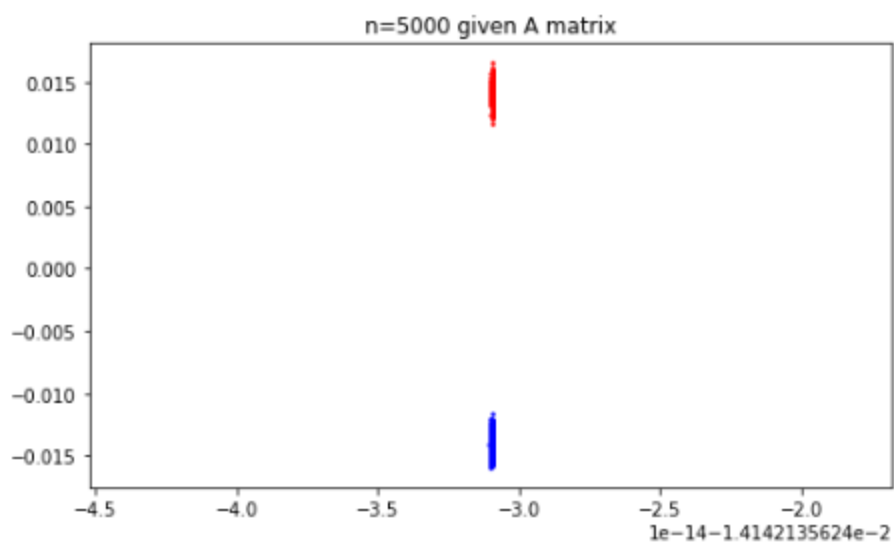
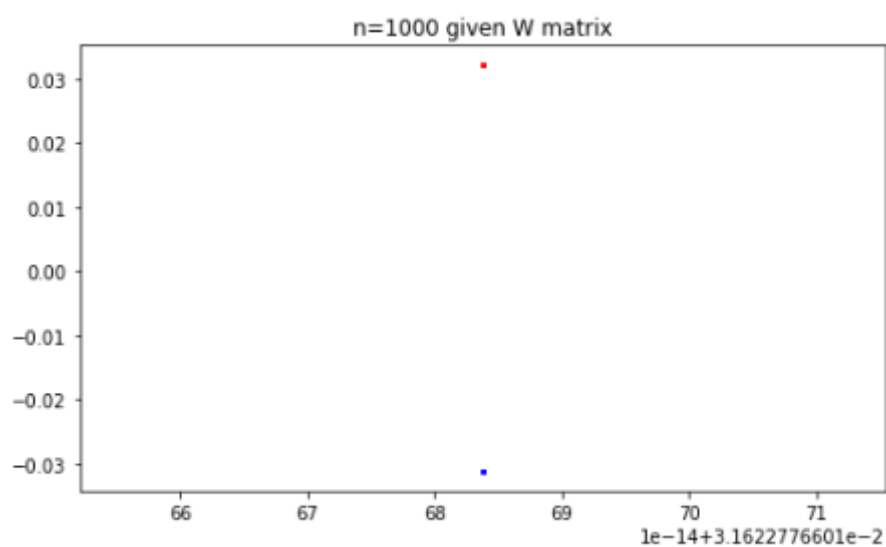
دو گروه 5000 تایی از افراد را به طور رندوم ایجاد کرده و همانطور که مشخص است میزان خطای الگوریتم در یافتن دسته ها در A بسیار

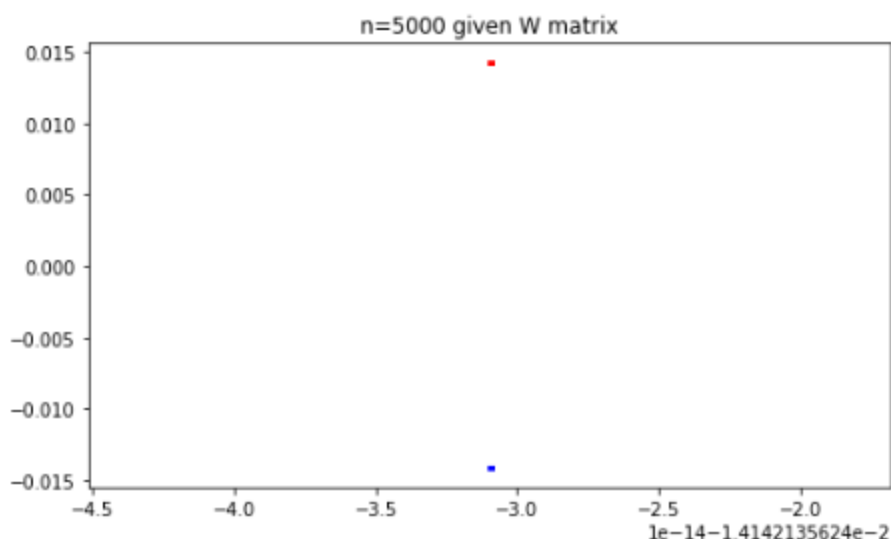
بیشتر از W میباشد و با توجه به افزایش تعداد n میزان خطای W کاهش بیشتری یافته است.

### پرسش شبیه سازی ۱۳.







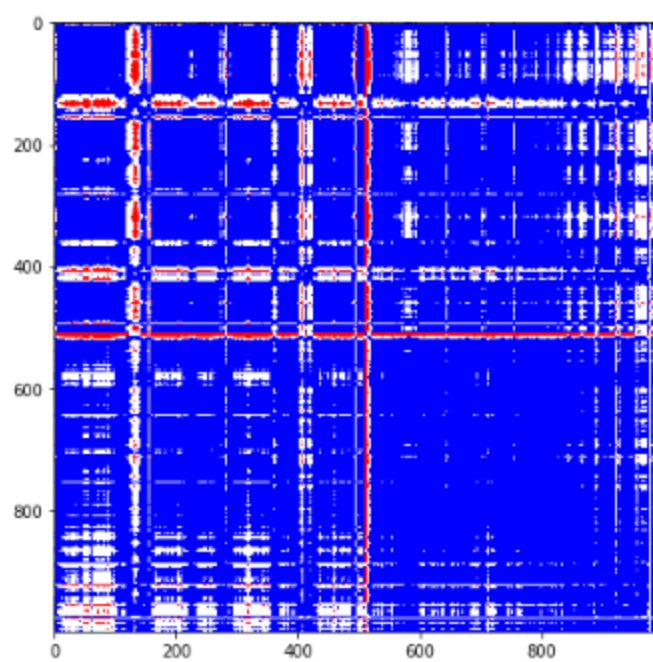
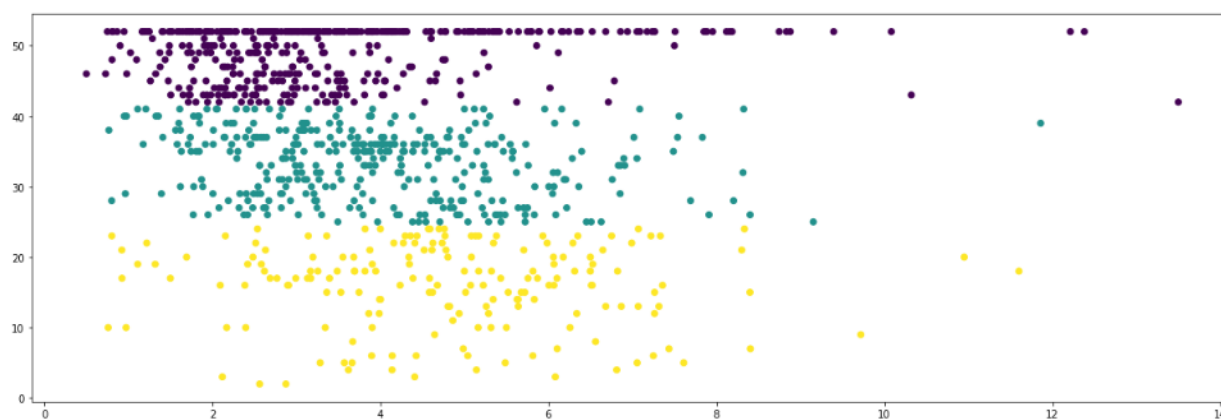


همانطور که در شبیه سازی ۱۲ گفته شد، با افزایش  $n$  در هر دو حالت به دسته ها نزدیکتر میشویم اما همچنان خطای  $A$  بیشتر از  $W$  است و پراکندگی بیشتری دارد.

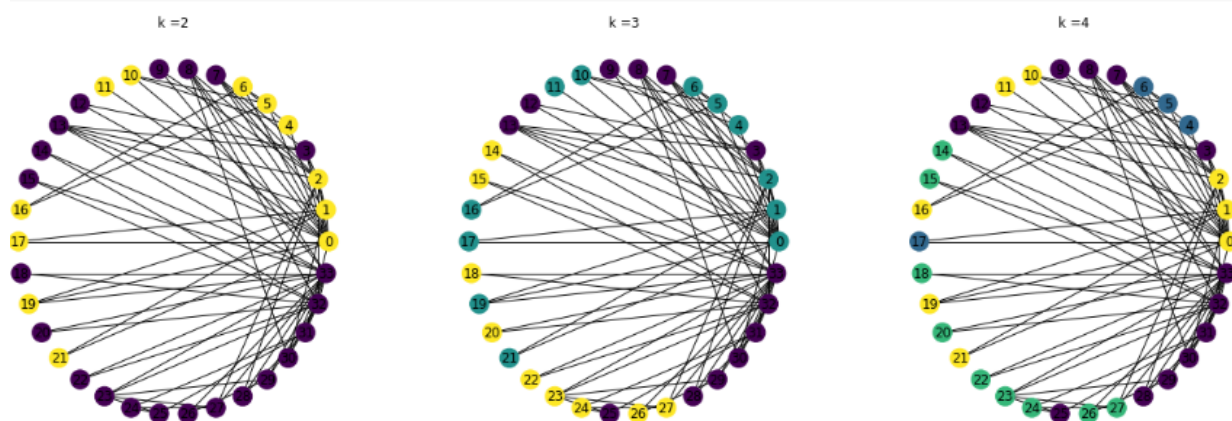
## پرسش تئوری ۲۲.

روش حل برای بیش از 2 دسته همانند روشی است که در  $K=2$  بررسی کردیم و باید ماتریس لاپلا سین را همانند الگوریتم به کار گرفته شده در پرسش های قبلی بدست آورده و بردارهای ویژه آن را محاسبه کنیم. حال  $k$  تا از کوچکترین ضرایب ویژه را در نظر گرفته و به کمک بردار ویژه آنها داده ها در دستگاه  $k$  بعدی خوشه بندی میکنیم. با زیاد شدن تعداد دسته ها تصور آنها در دستگاه  $k$  بعدی سخت تر شده و معمولاً در ادامه از روش  $k$ -means استفاده میکنیم.

## پرسش شبیه سازی ۱۴.



## پرسش شبیه سازی ۱۵.





5 من از دیار حبیبم نه از بلاد غریب!

### پرسش تئوری ۲۳.

هر یال این گراف یک متغیر تصادفی برنولی با پارامتر  $p$  است و تعداد یال‌های یک گراف کامل  $C(n, 2) = \frac{n(n-1)}{2}$  است پس هر گراف یک متغیر دو جمله ای با پارامترهای  $\frac{n(n-1)}{2}$  و  $p$  است.

احتمال اینکه در چینش تصادفی این گراف، گراف مورد نظر با  $m$  یال به دست آید برابر است با:

$$\mathbb{P}[\text{desired graph}] = m^p \left( \frac{n(n-1)}{2} - m \right)^{1-p}$$


---

### پرسش تئوری ۲۴.

تعداد یال‌های یک گراف کامل  $C(n, 2) = \frac{n(n-1)}{2}$  است پس هنگام انتخاب  $m$  رابطه هم‌سلیقگی، باید از  $\frac{n(n-1)}{2}$  یال  $m$  انتخاب شود پس تعداد حالات ممکن  $C(\frac{n(n-1)}{2}, m)$  است پس احتمال انتخاب گراف مورد نظر:

$$\mathbb{P}[\text{desired graph}] = \frac{1}{C(\frac{n(n-1)}{2}, m)} = \frac{m! \left( \frac{n(n-1)}{2} - m \right)!}{\left( \frac{n(n-1)}{2} \right)!}$$


---

### پرسش تئوری ۲۵.

برای حدس درست ۲۰٪ از  $m$  یال گراف، باید  $\lceil \frac{m}{5} \rceil$  یال درست حدس زده شود و  $\lfloor \frac{m}{5} \rfloor - m$  یال غلط و بقیه یال‌ها می‌توانند باشند یا نباشند:

$$\mathbb{P}[\lceil \frac{m}{5} \rceil \text{ edges correct}] = \left( \lceil \frac{m}{5} \rceil \right)^p \left( m - \lceil \frac{m}{5} \rceil \right)^{1-p}$$


---

## پرسش شبیه سازی ۱۷.

همانطور که در پرسش تئوری ۲۳ گفته شد، تعداد یال‌های این گراف یک متغیر تصادفی  $Bin(\frac{n(n-1)}{2}, p)$  است پس برای شبیه سازی ۱۷ از دستور `np.random.binomial` استفاده شده است. درصد خطا در حدود  $(40 - 45)\%$  به دست آمد و میانگین با  $m$  برابر نیست.

---

## پرسش تئوری ۲۶.

برای یک متغیر دوجمله‌ای با پارامترهای  $n$  و  $p$  امید ریاضی برابر است با  $np$  پس برای متغیر دوجمله‌ای تعداد یال‌ها، میانگین برابر است با:

$$\mathbb{E}[N] = \frac{n(n-1)}{2} \cdot p = 1698.3$$

در حالت کلی برای برابر شدن میانگین تعداد یال‌ها و :

$$\mathbb{E}[N] = \frac{n(n-1)}{2} \cdot p = m \rightarrow n(n-1) = 2mp$$

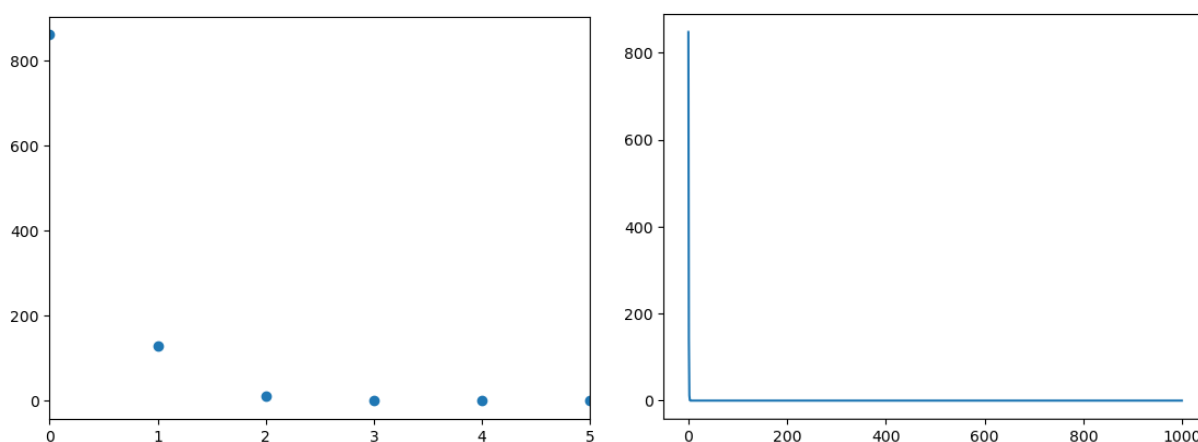

---

## پرسش شبیه سازی ۱۸.

برای ایجاد گراف، از ماتریس مجاورت استفاده شده است به طوری که:

$$A_{i,j} = A_{j,i} \quad , \quad A_{i,i} = 0 \quad , \quad A_{i,j} \sim Ber(p = 0.00016)$$

سپس با استفاده از این ماتریس، دو آرایه، یکی برای تعداد یال‌های هر رأس و یکی برای تعداد رأس‌هایی که تعداد معینی یال دارند ایجاد شده است. با استفاده از آرایه اولی پارامتر  $L$  با میانگین گیری و سپس متوسط تعداد افراد هم‌رنگ به دست آمد. از آرایه دوم نیز پس از میانگین گیری بر محور عمودی، برای کشیدن نمودار استفاده شد. شکل نمودار به این دلیل است که  $L$  در واقع بسیار کوچک است و هر فرد، هم سلیقه‌های کمی دارد. (نمودار سمت چپ زوم شده سمت راست به حالت نقطه‌ای است)



### پرسش تئوری ۲۷.

هر فرد (رأس) تعداد افراد هم‌سلیقه (یال) یک متغیر دوجمله‌ای با پارامتر  $p$  و  $n - 1$  است پس امید ریاضی (میانگین) تعداد یال‌های هر رأس برابر است با:

$$L = \mathbb{E}[N_i] = p(n - 1) = 0.15984$$

### پرسش تئوری ۲۸.

هر فرد (رأس) به طور میانگین ۰.۱۵ نفر هم‌سلیقه (یال) دارد که یعنی هر فرد (رأس) اگر هم‌سلیقه‌ای (یالی) داشته باشد پس هم‌رنگ است:

$$H = \sum_{i=1}^n H_i \rightarrow \text{هم‌رنگ بودن هر فرد } H_i: \text{تعداد افراد هم‌رنگ: } H$$

$$\mathbb{P}[H_i] = 1 - \mathbb{P}[\text{isolated node}] = 1 - (1 - p)^{(n-1)} = 0.1477$$

$$\mathbb{E}[H] = \sum_{i=1}^n \mathbb{E}[H_i] = n \cdot \mathbb{E}[H_i] = n\mathbb{P}[H_i] = 147.7$$

## پرسش شبیه سازی ۱۹.

با بررسی تک به تک آرایه‌های واتریس مجاورت گراف به دست آمد: (عدد آخر برای استفاده در پرسش تئوری ۳۰ چاپ شده است).

The mean of Transitive relationships is 4473.0.

The mean of Chain relationships is 446304.8.

0.009922848906933748

## پرسش تئوری ۲۹.

با اعداد پرسش تئوری ۱۹:

$$T = \sum_{i=1}^{C(n,3)} T_i \rightarrow \text{تراگذر بودن ۳ یال } T_i, \text{ تعداد روابط تراگذر: } T$$

$$\mathbb{P}[T_i] = p^3 \rightarrow \mathbb{E}[T] = \sum_{i=1}^{C(n,3)} \mathbb{E}[T_i] = \frac{n(n-1)(n-2)}{6} \cdot p^3 = 4495.501$$

$$C = \sum_{i=1}^{C(n,3)} C_i \rightarrow \text{زنجیره‌ای بودن ۳ یال } C_i, \text{ تعداد روابط زنجیره‌ای: } C$$

$$\mathbb{P}[C_i] = p^2(1-p) \rightarrow \mathbb{E}[C] = \sum_{i=1}^{C(n,3)} \mathbb{E}[C_i] = \frac{n(n-1)(n-2)}{6} \cdot p^2(1-p) = 445,054.599$$

که این اعداد با اعداد پرسش تئوری ۱۹ همخوانی دارند.

## پرسش تئوری ۳۰.

$$\mathbb{P}[\Delta | \text{At least 2 sides to a triangle}] = \frac{\mathbb{P}[\Delta \cap 2 \text{ sides}]}{\mathbb{P}[\text{At least 2 sides to a triangle}]}$$

$$= \frac{p^3}{p^2 \binom{3}{2} + p^3} = \frac{p}{3+p} = 0.0033$$

برای مقایسه نتیجه با شبیه سازی، شرط هر کدام از این سه نفر حداقل با یکی از دو نفر دیگر هم سلیقه باشد، یعنی باید کسر تعداد روابط تراگذر به روی جمع تعداد روابط تراگذر و زنجیره ای انجام شود که با نتایج درون گزارش، برابر است با ۰.۰۰۹ پس نتیجه تقریباً با تئوری همخوانی دارد.

### پرسش شبیه سازی ۲۰.

برای بررسی روابط درون هم سلیقه های هر شخص، هم سلیقه های هر شخص در آرایه ای جمع شده اند و سپس با استفاده از این آرایه ماتریس مجاورت گراف به ردیف ها و ستون های هم سلیقه های هر شخص کاهش یافته است و سپس با استفاده از آن میانگین روابط به دست آمده است.

The mean of edges between one nodes's connected nodes is 0.009.

### پرسش تئوری ۳۱.

امید ریاضی روابط هم سلیقه ای درون هم سلیقه های یک شخص همان امید ریاضی روابط هم سلیقه ای در گرافی با تعداد رأس به اندازه امید ریاضی هم سلیقه های یک شخص است پس:

$$\mathbb{E}[N_i] = p(\mathbb{E}[N_i] - 1) = p((n - 1)p - 1) = 0.005991$$

### پرسش شبیه سازی 21.

با استفاده از nx.average\_shortest\_path\_length داریم:

$$3.8842922922922924$$

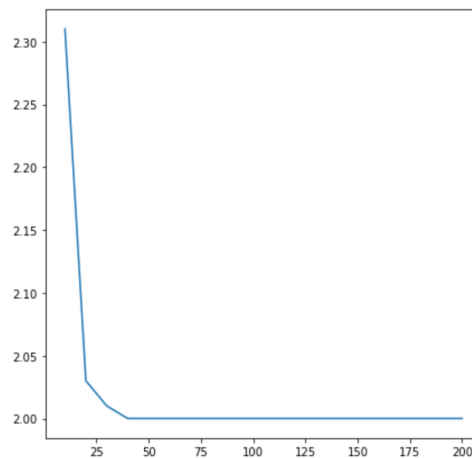
### پرسش شبیه سازی 22.

زوج ها با بیشترین فاصله در ژویتر آمده است و اینجا داریم:

mean longest path is: 2.0 nodes

### پرسش شبیه سازی 23.

در اینجا به دلیل طولانی بودن دیگر لیست ها را چاپ نکردیم و تنها نمودار را رسم میکنیم



این نمودار با زیاد شدن n به مقدار 200 میل میکند.

### پرسش تئوری ۳۲.

احتمال اینکه دو رأس  $u$  و  $v$  همسایه مشترک نداشته باشند همانند آن است که هیچ راهی بین این دو رأس نباشد که طبق [این سایت](#) برابر است با:  $(I)$  مجموعه همسایه های رأس  $u$  و  $(J)$  مجموعه همسایه های رأس  $v$  و خود رؤس و  $k$  رؤس نامتصل به هردو هستند.

$$\begin{aligned} \mathbb{P}[I_{u,v}] &= \sum_{i+j+k=n} \binom{n-2}{i-1, j-1, k} f(i, p) f(j, p) (1-p)^{ij+ik+jk} \\ &= \sum_{i+j+k=n} \binom{n-2}{i-1, j-1, k} p^{i+j} (1-p)^{ij+ik+jk} = \sum_{i+j+k=n} \frac{(n-2)!}{(i-1)!(j-1)!k!} p^{i+j} (1-p)^{ij+ik+jk} \end{aligned}$$

## پرسش تئوری ۳۳.

$$\mathbb{E}[X_n] = \sum_{0 \leq u, v \leq n} \mathbb{E}[I_{u,v}] = \binom{n}{2} \mathbb{P}[I_{u,v}] = \frac{n(n-1)}{2} \sum_{i+j+k=n} \frac{(n-2)!}{(i-1)!(j-1)!k!} p^{i+j} (1-p)^{ij+ik+jk}$$

## پرسش تئوری ۳۴ و ۳۵.

$$\mathbb{P}[X_n \geq 1] \leq \frac{\mathbb{E}[X_n]}{1} = \frac{n(n-1)}{2} \sum_{i+j+k=n} \frac{(n-2)!}{(i-1)!(j-1)!k!} p^{i+j} (1-p)^{ij+ik+jk}$$

من نتوانستم رفتار حدی این عبارت را به دست بیاورم ولی طبق سایت رفرنس شده:

Asymptotically, for  $p \geq \frac{1+\epsilon}{n}$ , the random graph has a giant component of linear size, and all remaining components are sublinear. So up to lower-order terms, two vertices  $u, v$  are connected with about the same probability as that they're both in the giant component. If  $p \sim \frac{c}{n}$ , then  $(x + o(1))n$  vertices are in the giant component w.h.p., where  $x$  satisfies  $1 - x = e^{-cx}$ , and the probability that  $u$  and  $v$  are not connected is therefore  $(1 - x)^2 + o(1)$ .

In particular, if  $p \gg \frac{1}{n}$ , the probability that  $u$  and  $v$  are not connected tends to 0 as  $n \rightarrow \infty$ .

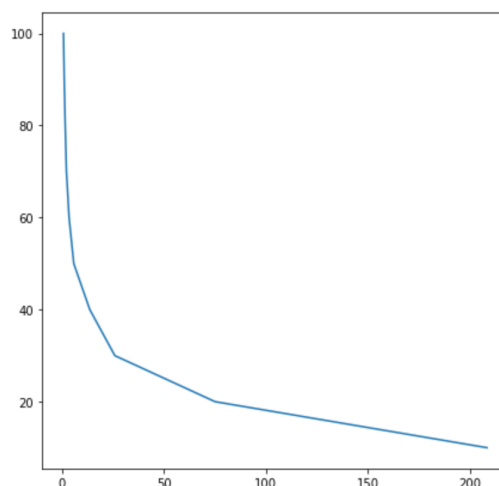
If  $p \leq \frac{1}{n}$ , there is no giant component, and the probability that  $u$  and  $v$  are not connected tends to 1 as  $n \rightarrow \infty$ .

رفتار حدی این رابطه به  $p$  بستگی دارد به طوری که اگر  $p \geq \frac{1}{n}$  باشد، گراف یک قسمت بزرگ متصل دارد که باعث می شود احتمال اینکه  $u$  و  $v$  همسایه مشترک داشته باشند برابر شود با احتمال اینکه این دو رأس در این قسمت بزرگ متصل باشند یا خیر. اگر  $p \gg \frac{1}{n}$  احتمال اینکه  $u$  و  $v$  متصل نباشند به صفر می رود و اگر  $p \leq \frac{1}{n}$  دیگر قسمت بزرگ متصلی وجود ندارد و احتمال اینکه  $u$  و  $v$  متصل نباشند به 1 می رود.

## پرسش شبیه سازی 24.

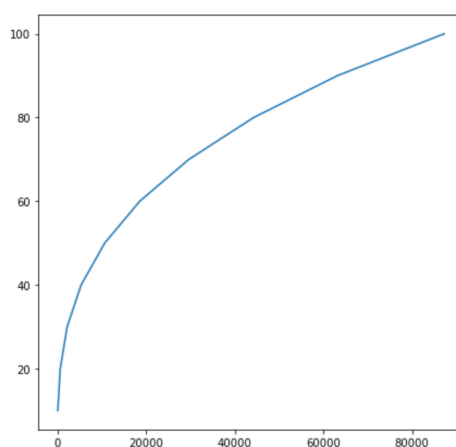
با استفاده از دستور `nx.triangles` داریم:

## پرسش شبیه سازی 25.



برای اینکه بفهمیم به چه عددی میل میکند  $n$  را بسیار زیاد میکنیم و مشاهده میکنیم که به 0 میل میکند دلیل اسن است که  $p$  با سرعت بیشتری به 0 میل میکند و یال های کمتری ایجاد می شود در نتیجه تعداد روابط 3 نفری هم کاهش میابد.

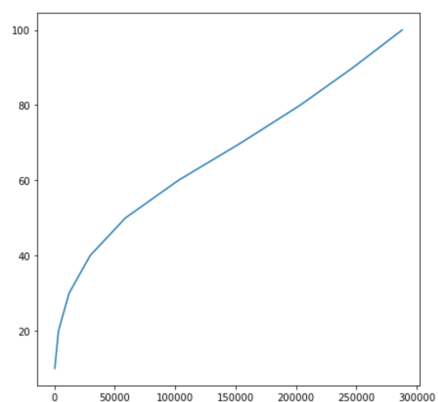
## پرسش شبیه سازی 26.



در اینجا در حال زیاد شدن با شیب کمی است و به نظر میرسد ممکن است به مقادیر بالایی میل کند.

## پرسش شبیه سازی 27.





این جا هم تا جایی که  $p$  از حدی بیشتر بود در حال همگرایی بود ولی از جایی که  $p$  افت میکند میانگین هم واگرا میشود.

---

## 6 سل المصانع ركبا تهيم فى الفلوات!

## پرسش تئوری 6.36

در یک حرکت به اینصورت احتمال محاسبه میشود:

چون حرکت یکنواخت است اگر  $j$  در همسایگی  $i$  باشد احتمال آن  $\frac{1}{d_i}$  و اگر نباشد 0 میشود.

$$P_{ij} = \frac{1}{d_{ij}} \quad A_{ij} = 1, \quad 0 \quad A_{ij} = 0$$


---

## پرسش تئوری 6.37

با امتحان کردن حالات و نوشتن ماتریس احتمال به این نتیجه میرسیم که:

$$P D = A$$

$$P = (A D^{-1})$$


---

## پرسش تئوری 6.38

با نوشتن رابطه ضرب ماتریس ها به سادگی به این نتیجه میرسیم که

$$[P^2]_{ij} = \sum_k P_{ik} P_{kj}$$

تعبیر احتمالی به گونه ای است که اگر بخواهیم از  $i$  به  $j$  در 2 مرحله برویم احتمال ما چگونه میشود. منطقاً باید تمام احتمال هایی که حالتی که از  $i$  به  $k$  های مختلف و از  $k$  به  $j$  میرویم را باهم جمع کنیم.

---

## پرسش تئوری 6.39

با تعمیم نتیجه رسیده در قسمت قبل خواهیم داشت:

$$P^{(t)}_{ij} = [P^t]_{ij} = \prod_t P_{ij}$$


---

#### پرسش تئوری 6.40

به صورت شهودی که کاملاً واضح است که تمام مسیر از  $i$  به  $j$  و مسیر از  $j$  به  $i$  یکی بوده و تنها تفاوت در حرکت اولیه است به  $m$  در حالت اول یک احتمال  $\frac{1}{d_i}$  و در حالت دوم یک احتمال  $\frac{1}{d_j}$  میدهد. به صورت مثال برای دو مرحله:

$$[P^2]_{ij} = \sum_k P_{ik} P_{kj}$$

$$[P^2]_{ji} = \sum_k P_{jk} P_{ki}$$

چون ماتریس  $p$  یک ماتریس متقارن و ماتریس  $D$  و  $D^{-1}$  ماتریس های قطری هستند داریم:

$$D X D^{-1} = X D D^{-1} = X = P^t = (P^t)^T$$

اگر برای هر درایه این رابطه را مورد بررسی قرار دهیم داریم:

$$d(i)P^t_{ij} = d(j)p^t_{ji}$$

در نتیجه برای نسبت خواهیم داشت:

$$\frac{P^t_{ij}}{p^t_{ji}} = \frac{d(j)}{d(i)}$$


---

#### پرسش تئوری 6.41

اگر این کاربرها هم سلیقه باشند یعنی یک یال بین آنان وجود دارد و با احتمال  $\frac{1}{d_i}$  با یک حرکت میرسیم پس میتوانیم بگوییم که احتمال با  $t$  مرحله از  $\frac{1}{d_i}$  بیشتر است.

در این حالت چون  $i$  و  $j$  هم سلیقه هستند پس دو احتمالی که از  $i$  به  $k$  و یا از  $j$  به  $k$  برویم برابر خواهند بود.

---

#### پرسش تئوری 6.42

چون هر کسی از دسته  $c$  به  $k$  برود احتمال برابری دارد پس می توانیم بگوییم اگر  $i$  از دسته  $c1$  و  $j$  از دسته  $c2$  باشد:

$$r_{c_1 c_2} = \sqrt{\frac{n \sum_{k=1}^n \frac{(\sum_{i=1}^n P_{ik} / c_1 - \sum_{j=1}^n P_{jk} / c_2)^2}{d(k)}}{n}}$$


---

### پرسش تئوری 6.43

این الگوریتم را تا جایی باید ادامه دهیم که اختلاف اختلاف سلیقه ها بیشینه شود. به عنوان معیاری از بیشینه شدن ماتریس  $r$  میتوانیم به درایه های ماتریس نگاه کنیم به صورتی که اگر بیشتر از 80 درصد درایه ها در حال رشد بودند به دسته بندی ادامه میدهیم و بعد از آن دیگر دسته بندی را ادامه نمی دهیم.

---

### پرسش شبیه سازی 6.28

با استفاده از داده ها گراف را ایجاد کرده و الگوریتم را پیاده سازی می کنیم  
ماتریس  $C$  ماتریس دسته بندی ما است و دسته ها در آن آپدیت می شوند بر اساس ماتریس  $R$  که ماتریس اختلاف سلیقه دسته های موجود است. اندیس آخر دسته هایی که حذف می شوند 2- است.

---

### پرسش شبیه سازی 6.29

مانند قسمت قبل خواهد بود.

---

## References

Zachary's Karate Club graph

Data file from: <http://vlado.fmf.uni-lj.si/pub/networks/data/Ucinet/UciData.htm>

Math stackexchange: Probability of not having a path between two certain nodes, in a random graph: <https://math.stackexchange.com/q/2818773>