

## Math & Systems HW4

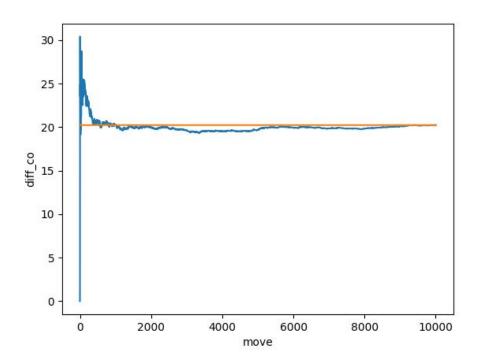
Teacher: Dr. Ebrahimi

Mahdi Sadeghi 830598035

## سوال ١:

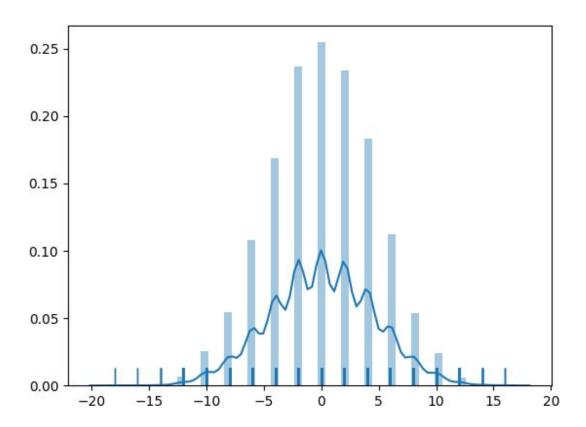
جهت شبیه سازی Random Walk ابتدا یک عدد تصادفی بین ۱ و منفی ۱ انتخاب و به موقعیت قبلی walker اضافه میشود. پس از آن میشود. پس از این که این کار را ۲۰ بار تکرار کردیم، موقعیت آخر به توان دو را به یک لیست اضافه میکنیم. پس از آن میانگین تمام مربعات جابجایی تا آن لحظه در یک لیست دیگر (transition\_square\_means) اضافه میشود. در پایان آخرین ورودی در transition\_square\_means به عنوان ضریب انتشار شبیه سازی محاسبه میشود.

```
def question1():
   all transitions = []
   all transitions squares = []
   transition square means = []
  # do random walk TOTAL MOVES times
   for i in range(TOTAL MOVES):
      x = 0
      # the random walk algorithm
      for j in range(T PER MOVE):
           dx = random.choice([-1, 1])
           x += dx
       all transitions.append(x)
       all transitions squares.append(x ** 2)
      # transition square means
transition square means.append(np.mean(np.array(all transitions squar
es)))
   # diffusion coefficient is equal to the last transition square
mean we computed
   diffusion coefficient = transition square means[-1]
   print('Diffusion Coefficient: {0}'.format(diffusion coefficient))
```



نمودار میانگین مربعات جابجایی در سوال ۱

همچنین نمودار توزیع نیز از تئوری پیروی میکند. این نمودار به صورت نرمال با میانگین صفر است که با پیش بینی ها مطابقت دارد.

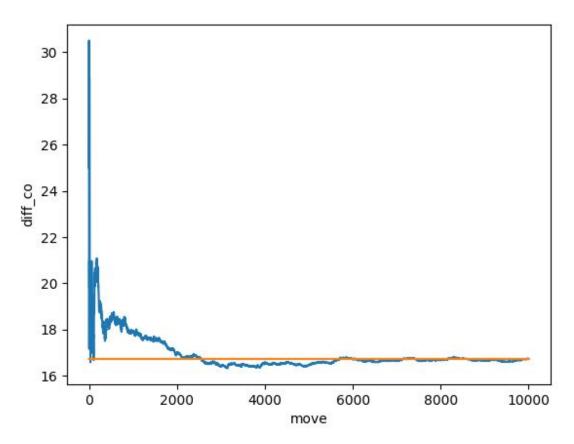


نمودار توزیع مکانی قدم زن در t=20 در سوال ۱

## سوال ۲:

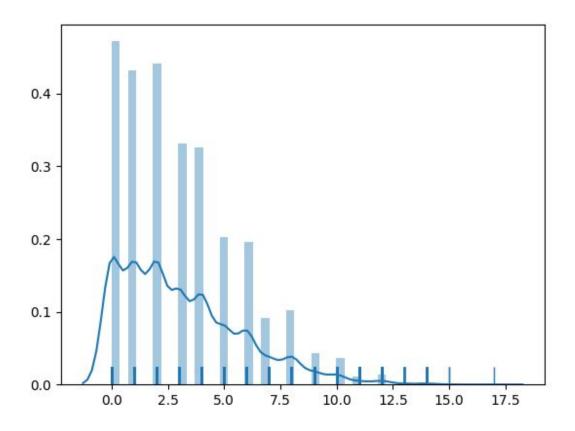
در سوال ۲ مشابه سوال ۱ عمل شده با این تفاوت که هنگامی که موقعیت قدم زن به -1 میرسد، ما موقعیت را به صفر تغییر می دهیم.

```
def question2():
   all transitions = []
   all transitions squares = []
   transition square means = []
  # do random walk TOTAL MOVES times
  for i in range(TOTAL_MOVES):
      x = 0
      # the random walk algorithm
      for j in range(T PER MOVE):
           dx = random.choice([-1, 1])
           x += dx
           if x == -1:
               x = 0
       all transitions.append(x)
       all transitions squares.append(x ** 2)
       # transition square means
transition square means.append(np.mean(np.array(all transitions squar
es)))
   # diffusion coefficient is equal to the last transition square
mean we computed
   diffusion coefficient = transition square means[-1]
   print('Diffusion Coefficient: {0}'.format(diffusion_coefficient))
```



نمودار میانگین جابجایی قدم زن در سوال ۲

همچنین نمودار توزیع مکانی هم با تئوری همخوانی ندارد و چولگی بیشتری نسبت به نمودار نرمال مورد انتظار دارد.

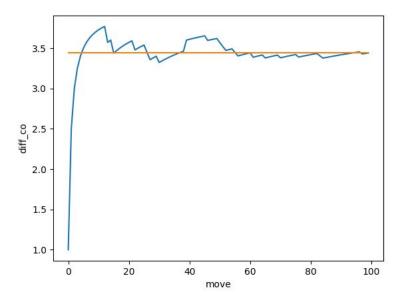


نمودار توزیع موقعیت مکانی در t=20 در سوال ۲

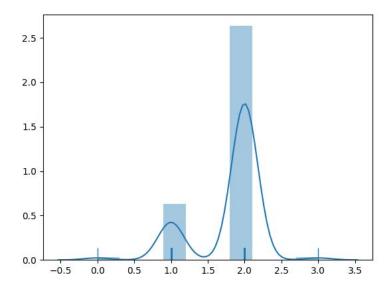
## سو ال ٣:

در این سوال نیز همانند سوالهای پیش عمل میکنیم با این تفاوت که هنگام حرکت کردن از یک گره به گرهی دیگر بجای نتها دو حالت، ما با احتمال یکسان به یکی از همسایگان گرهی کنونی میرویم. ساخت و مدیریت گرافها با استفاده از کتابخانهی networkx انجام میشود. تفاوت دیگری که این سوال با سوال قبل دارد این است که هنگام ساخت مربع جابجاییها، از فاصلهی گره تا مبدا استفاده میکنیم:

```
for i in range(Q3 TOTAL MOVES):
   x = 0
   # random walk algorithm
   for j in range(Q3 T PER MOVE):
       neighbors = list(graph.neighbors(x))
       x = random.choice(neighbors)
   # distance from origin
   x distance = nx.shortest path length(graph, x, ∅)
   all transitions.append(x distance)
   all_transitions_squares.append(x distance ** 2)
   # transition square means
transition square means.append(np.mean(np.array(all transitions squar
es)))
# diffusion coefficient is equal to the last transition square mean
we computed
diffusion coefficient = transition_square_means[-1]
print('Diffusion Coefficient for {0} Network:
{1}'.format(network type str, diffusion coefficient))
```

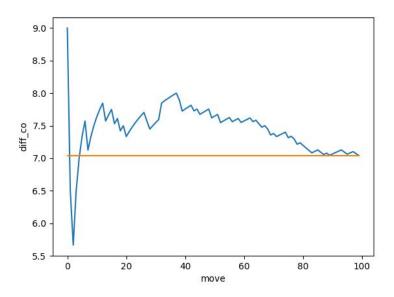


نمودار مربع جابجاییها برای شبکهی Erdos-Renyi

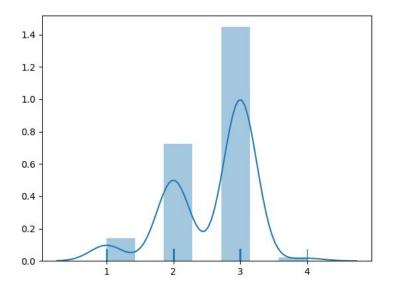


نمودار توزیع فاصله از مرکز شبکهی Erdos-Renyi

ضریب انتشار برای شبکهی Watts-Strogatz برابر ۴۰/۷ است.



نمودار مربع جابجاییها برای شبکهی Watts-Strogatz



نمودار توزیع فاصله از مرکز شبکهی Erdos-Renyi