



به نام خدا

دانشگاه صنعتی شریف

دانشکده مهندسی برق

گروه دکتر کرباسی - آمار و احتمال مهندسی

نیم سال دوم ۱۴۰۱ - ۱۴۰۰

تمرین عملی سری سوم

لطفاً به نکات زیر توجه بفرمایید: (رعایت نکردن این موارد باعث کاهش نمره می شود.)

۱. نتایج و پاسخ های خود را در یک فایل با فرمت zip به نام HW2_StudentID_Name در سایت Quera قرار دهید. همچنین فایل پایتون خود را به همان نام در قسمت مخصوص به خود آپلود کنید.
۲. کسب نمره کامل در هر سؤال مستلزم تحویل کدها و توضیحات می باشد.
۳. برای سؤالات، باید روشی که استفاده کرده اید را توضیح و نتایجی که گرفته اید را ارائه دهید. این توضیحات می تواند در یک فایل pdf. و یا در یک فایل ipynb باشد.
۴. فایل های تحویلی شما دو بخش میباشند، یک بخش فایل zip. که شامل فایل ipynb. کد و گزارش شما میباشد، یک بخش هم کد های هر سوال به شکل جداگانه میباشند که باید در فرمت py. در سامانه کوئرا در کنار فایل zip. آپلود شوند. (برای مثال اگر تمرین شامل ۳ سوال بود، باید علاوه بر فایل zip. که تحویل مصحح میشود، ۳ فایل py. در سامانه کوئرا در محل بارگذاری مشخص شده آپلود کنید.)
۵. کدهای خود را خوانا بنویسید و کامنت گذاری کنید. در plot های خود عنوان، label و خطکشی های مناسب را اضافه کنید.
۶. در طول ترم امکان ارسال با تاخیر پاسخ همه ی تمرین تا سقف پنج روز و در مجموع دوازده روز وجود دارد. پس از گذشت این مدت، پاسخ های ارسال شده پذیرفته نخواهند بود. همچنین، به ازای هر روز تأخیر غیر مجاز بیست درصد از نمره تمرین به صورت ساعتی کسر خواهد شد.
۷. کدهای شما تماماً باید توسط خودتان نوشته شده باشند. هرگونه استفاده از کد دیگران به هر شکل ممکن، تقلب محسوب می شود و نمره تمرین کامپیوتری جاری صفر خواهد شد. پس در هیچ صورت کدهای خود را برای دیگران ارسال نکنید.
۸. ابهام یا اشکالات خود را می توانید از طریق smmzdr@gmail.com یا javadiamirhosein.2000@gmail.com مطرح نمایید.
۹. مهلت تحویل: نیمه شب جمعه ۲۶ فروردین

۱ تلفنچی نمایی

فرض کنید شما در مرکز مخابرات نشسته‌اید و به زمان‌هایی که یک تماس تلفنی برقرار می‌شود نگاه می‌کنید. با بررسی دقیق‌تر این تماس‌ها می‌بینید که فاصله‌ی بین زمان‌هایی که یک تماس برقرار می‌شود از توزیع نمایی با پارامتر 0.3 پیروی می‌کند و این فاصله‌ها بین تماس‌های مختلف مستقل از هم هستند. چون لحظه‌ی برقراری تماس‌ها تصادفی است و شما از توزیع که روی فاصله‌ی زمانی بین تماس‌ها وجود دارد آگاهید، سوالی برای شما پیش می‌آید و آن توزیع حاکم بر تعداد تماس‌ها در واحد زمان است. برای این منظور شما به یک شبیه‌سازی روی می‌آوردید. از متغیر تصادفی $X \sim \text{Exponential}(0.3)$ 1000 نمونه می‌گیرید و فرض می‌کنید این‌ها فاصله‌ی بین تماس‌های مختلف هستند. حال به بازه‌های زمان به طول 1 نگاه می‌کنید و تعداد تماس‌های گرفته شده در هر بازه‌ی زمانی به طول واحد را یادداشت می‌کنید. یعنی به بازه‌های $[0, 1]$ ، $[1, 2]$ تا انتها (تا جایی که تماسی گرفته شده باشد) نگاه کرده و در هر بازه تعداد تماس‌ها را خواهید شمرد. سپس هیستوگرام نرمالیزه‌شده تعداد تماس‌ها در بازه‌های به طول واحد را رسم می‌کنید. انتظار دارید این هیستوگرام متناظر با تابع جرم احتمال چه متغیر تصادفی با چه پارامترهایی باشد؟ تابع جرم احتمال آن متغیر تصادفی را همراه این هیستوگرام بر روی یک plot ترسیم کنید.

توابع پیشنهادی: `np.random.exponential` از کتابخانه‌ی `numpy`

۲ جمع ماکسیمم‌ها

متغیر تصادفی زیر را در نظر بگیرید:

$$X_i \sim \text{Bernoulli}(p = 0.4)$$

متغیرهای تصادفی Z, Y_1, Y_2, Y_3 را به شکل زیر تعریف می‌کنیم:

$$Y_1 = \max(X_1, X_2)$$

$$Y_2 = \max(X_2, X_3)$$

$$Y_3 = \max(X_3, X_1)$$

$$Z = Y_1 + Y_2 + Y_3$$

به ازای $n = 1 : 10000$ از X_1, X_2, X_3 نمونه بگیرید و Z, Y_1, Y_2, Y_3 را تشکیل دهید.

۱. امیدریاضی و واریانس Z به ازای n های مختلف را در دو آرایه `E` و `Var` ذخیره کنید.

۲. آرایه `Cml_avg_E` را تعریف کرده و میانگین k عضو ابتدایی `E` را در عضو k ام آن ذخیره کنید.

۳. آرایه `Cml_avg_Var` را تعریف کرده و میانگین k عضو ابتدایی `Var` را در عضو k ام آن ذخیره کنید.

۴. نمودار `Cml_avg_E` و `Cml_avg_Var` را بر حسب n رسم کنید. آیا با افزایش n واریانس و امیدریاضی تجربی به مقدار خاصی میل می‌کنند؟ این مقادیر را بصورت تئوری نیز حساب کنید و با نتیجه بدست آمده مقایسه کنید.

۵. آرایه‌های `Var_Y1`, `Var_Y2`, `Var_Y3` را تعریف کنید و واریانس‌های Y_1, Y_2, Y_3 را به ازای n های مختلف در آنها ذخیره کنید.

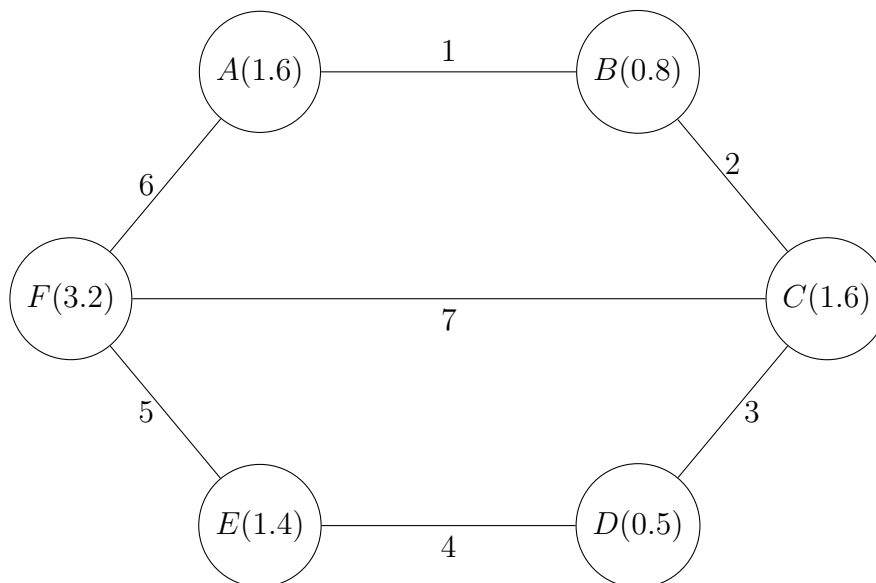
۶. آرایه `Var_Y_Sum` را جمع سه آرایه‌ای که در قسمت قبل تعریف کردید قرار دهید.

۷. آرایه `Cml_avg_Y_Sum` را تعریف کرده و میانگین k عضو ابتدایی `Var_Y_Sum` را در عضو k ام آن ذخیره کنید.

۸. نمودار $Cml_avg_Y_Sum$ را بر حسب n رسم کنید. آیا با افزایش n جمع واریانس های تجربی Y_1, Y_2, Y_3 به مقدار خاصی میل میکند؟ اگر بله این مقدار را با مقداری که در قسمت ۴ بدست آوردید مقایسه کرده و در صورت متفاوت بودن آن را توجیه کنید.

۳ جمع رئوس (امتیازی)

گراف زیر را در نظر بگیرید. هر کدام از رئوس این گراف یک عدد مخصوص دارد و هدف ما پیدا کردن مجموع عددهای رئوس این گراف در هر راس از گراف است. در اینجا هر راس می تواند با راس همسایه تبادل اطلاعات کند ولی رئوس حافظه محدودی دارند و می توانند فقط تعداد محدودی عدد در خود ذخیره کنند. یال ها به دلخواه شماره گذاری شده اند و عدد هر راس داخل آن در پرانتز نوشته شده است.



یک ایده برای تخمین مجموع مقادیر رئوس این است که هر راس نمونه تصادفی از متغیر تصادفی نمایی با نرخ عدد آن راس تولید کند و نمونه خود را با راس همسایه تبادل کند و پس از آن دو راس همسایه نمونه خود را با مینیمم نمونه خود و همسایه جایگزین کنند. پس از چند مرحله همه رئوس مینیمم نمونه های تصادفی گره های مختلف را می بینند و الگوریتم همگرا می شوند و گره ها می توانند مقدار مینیمم را ذخیره کنند. حال می دانیم مینیمم n متغیر تصادفی نمایی با نرخ های λ_i ، یک متغیر تصادفی نمایی با نرخ $\sum_{i=1}^n \lambda_i$ است. پس اگر تعداد مناسبی این الگوریتم را تکرار کنیم، همه رئوس به چند نمونه iid از متغیر نمایی با پارامتر مجموع مطلوب ما دسترسی دارند و می توانند با تخمین Maximum Likelihood پارامتر نرخ متغیر نمایی را تخمین بزنند.

۱. می توانید یال ها را شماره گذاری کنید یا از شماره گذاری پیشنهادی استفاده کنید. در هر راند به ترتیب، یالی را انتخاب کنید و بین دو نمونه رئوس دو سر یال مینیمم گیری کنید و در صورت نیاز نمونه رئوس را به روز رسانی کنید.

۲. حداقل تعداد راند مورد نیاز برای این که مطمئن شویم نمونه مینیمم به همه ی گره ها رسیده است چه قدر است؟

۳. الگوریتم بالا را اجرا کنید و مجموع اعداد رئوس را با حداکثر خطای 0.1 به دست بیاورید.