

سوال ۱) - فایل csv را میخوانیم و ستونهای مربوط به metro و brt را

دخیره می کنیم

۲- X و Y هر دو دارای توزیع پواسن هستند (از روی نمودارها شیان) و همچنین به دلیل اینکه بازه های زیاد و با طول کم داریم که هر پیغام در این بازه های کوچک حداقل یکبار رخ می دهد. و X های هر توزیع را با میانگین هر ستون به دست

میداریم $\leftarrow Y \sim \text{poi}(\lambda_y = \mu_y)$ و $X \sim \text{poi}(\lambda_x = \mu_x)$

۳- تابع چگالی مربوط به ستون مترو را به صورت هستوگرام رسم می کنیم

۴- با کتجان spicy $\leftarrow \text{pmf}$ آنرا با plot رسم می کنیم و با نمودار

بخش قبل مقایسه می کنیم که تقریباً یکسان هستند و به انگلیسی تقریباً مشابهی دارند

۵- از آنجایی که X و Y مستقل و هر دو دارای توزیع پواسن هستند پس

$$Z = X + Y \rightarrow Z \sim \text{poi}(\lambda_x + \lambda_y)$$

و اگر pmf ، Z را رسم کنیم (با پارامتر $\lambda_x + \lambda_y$)، همینطور

هستوگرام مجموع در ستون metro و brt را حساب کنیم مشاهده می کنیم

که به توزیع های یکسانی خواهیم رسید

$$\begin{aligned}
 W \sim P(X | X+Y=n) &= \frac{P(X=K, Y=n-K)}{P(X+Y=n)} \quad -4 \\
 &= \frac{P(X=K) P(Y=n-K)}{P(X+Y=n)} = \frac{e^{-\lambda_x} \frac{(\lambda_x)^K}{K!} \cdot e^{-\lambda_y} \frac{(\lambda_y)^{n-K}}{(n-K)!}}{e^{-(\lambda_x+\lambda_y)} \frac{(\lambda_x+\lambda_y)^n}{n!}} \\
 &= \frac{n!}{K! (n-K)!} \times \frac{(\lambda_x)^K (\lambda_y)^{n-K}}{(\lambda_x+\lambda_y)^n} = \binom{n}{K} \frac{(\lambda_x)^K (\lambda_y)^{n-K}}{(\lambda_x+\lambda_y)^K (\lambda_x+\lambda_y)^{n-K}} \\
 &= \binom{n}{K} \left(\frac{\lambda_x}{\lambda_x+\lambda_y} \right)^K \left(\frac{\lambda_y}{\lambda_x+\lambda_y} \right)^{n-K} \rightarrow W \sim \text{Bin} \left(n, \frac{\lambda_x}{\lambda_x+\lambda_y} \right)
 \end{aligned}$$

(۷) با تابع binom.pmf ← pmf، W را رسم می‌کنیم

(۸) ابتدا لیستی از سرایم تمامه در بازه زمانی معبره مترو و vrt، استان دهر

و زمان‌هایی را که این معبره برابر ۸ شده را پیدا می‌کنیم و در یک لیست جدید

تعداد متروهای این زمان‌ها را در لیست داریم و تابع چگالی آن را رسم می‌کنیم

و مشاهده می‌کنیم که دوباره دو نمودار روند یکسانی دارند

سوال ۲) (۱) تابع مونت کارلو را پیاده سازی کنید و هر بار که کارت جدیدی

در می کشید به count یکس اضافه می کنید و در آخر تعداد کارت های که لازم بود

رو شمرند تا n نوع کالا بزرگ مشاهده شوند را تقسیم بر K می کنید و

return می کنید

(۲) مشاهده می کنید که در حدود K را افزایش دهید می بینید که به عدد

۲۹,۳ هکلا می شود.

(۳) X_i ها همگی مستقل و توزیع هندسی دارند

$$X_i \sim \text{Geo}(p_i) \quad p_i = 1 - \frac{i-1}{n} \quad p_{X_i}(k) = p_i (1-p_i)^{k-1}$$

$$\phi_{X_i}(s) = \sum_{k=1}^{\infty} e^{sk} p_{X_i}(k) = \left(1 - \frac{i-1}{n}\right) \sum_{k=1}^{\infty} e^{sk} \left(\frac{i-1}{n}\right)^{k-1}$$

$$= \left(1 - \frac{i-1}{n}\right) \left(\frac{e^s}{1 - \left(\frac{i-1}{n}\right)e^s} \right) = \frac{p_i e^s}{1 - (1-p_i)e^s}$$

(۴) می دانیم MGF مجموع چند متغیر تصادفی برابر ضرب MGF هر کدام از آن

$$\rightarrow \phi_X(s) = \prod_{i=1}^n \phi_{X_i}(s) \quad X_i \text{ ها مستقل}$$

(۵) از $\phi_X(s)$ که در قسمت قبل به دست آوردیم یکبار مشتق می گیریم و $s=0$

تا به $E[X]$ برسیم که به عدد ۲۹,۲۸ می رسیم که مانند قسمت ۲

نتیجه به دست آمده بسیار نزدیک به ۲۹,۳ است

سوال (۳) (۱) حذف های ۲۰۰ و ۲۰۱ ام را ذخیره می کنیم و با drop آنها را

حذف می کنیم

(۲) تمامی مقادیر را حذف می کنیم که اگر کوچکتر از ۱۲۸ بود آن را خاموش (0)

و گرنه روشن (1) می کنیم

(۳) با تابع random.randint یک ردیف را به طور رندوم انتخاب می کنیم و

pixel های آن را در یک ماتریس ۲۸ در ۲۸ نگه می داریم که با نمایش این ماتریس

عدد ۰ یا ۱ به صورت گرافیکی نمایش داده می شود که البته label هر ردیف

font متفاوتی دارد.