

$$P(X=Y) = \sum_{i=1}^{\infty} P(X=i)P(Y=i) = \sum_{i=1}^{\infty} (1-p)^{i-1} p (1-p)^{i-1} p = p^2 \sum_{i=1}^{\infty} (1-p)^{2i-2}$$

$$= p^2 \cdot \frac{1}{1-(1-p)^2} = \frac{p^2}{2p-p^2} = \frac{p}{2-p}$$

۴۱- نرینه ۴

۴۲- نرینه ۱

در فضای پیوسته احتمال تساوی دو متغیر صفر است.

۴۳- نرینه ۲؟

صدت سوال امکان دلرد. صدت رنخرج شبعیر تصادفی داده شده و البته همینه دنبا بر این توزیع معورنی نمی شود. اما می توان برصتی حدس زد که یک امکان تایی در صدت سوال وجود دلرد و باید بصدت زیر اصلاح شود که در آن صدت داریم:

$$\frac{15(T_{16}-t)^2}{\sum_{i=1}^{15} (T_i-t)^2} = \frac{(T_{16}-t)^2}{\frac{\sum_{i=1}^{15} (T_i-t)^2}{15}} = \frac{\frac{(T_{16}-t)^2}{\sigma^2} / 1}{\frac{\sum_{i=1}^{15} (T_i-t)^2 / 15}{\sigma^2}} = \frac{\frac{X_1^2}{1}}{\frac{X_{15}^2}{15}} \sim F_{1,15}$$

۴۴- نرینه ۳

$$f_y(y) = f_x(x) \left| \frac{dx}{dy} \right| = 1 \cdot \left| -\alpha e^{-\alpha y} \right| = \alpha e^{-\alpha y} \quad y > 0 \sim \exp(\alpha)$$

* $f_x(x) = 1 \Rightarrow f_x(y) = f_x(-\alpha \ln x) = 1$

* $y = -\alpha \ln x \Rightarrow x = e^{-\alpha y} \Rightarrow \left| \frac{dx}{dy} \right| = \left| -\alpha e^{-\alpha y} \right|$

۴۵- نرینه ۳
عیانت ~~۵۵~~ فصل ۵ کتاب دکترا بوزیان

۴۶- نرینه ۱

چون نمونه گیری بدون جایگزینی است پس باید یکی از شماره ها عدد ۸ داشته باشد و بقیه نیز کمتر از ۸ باشند

$$\frac{\binom{1}{1} \binom{7}{4}}{\binom{15}{5}}$$

۴۷- نرینه ۱

تت شماره ۳۱ فصل ۴ کتاب دکترا بوزیان

۴۸- نرینه ۳

$$E(x) = m'_x(0) = \frac{\lambda}{(\lambda-t)^2} \Big|_{t=0} = \frac{1}{\lambda}$$

تابع مولد تصاویر داده شده متعلق به توزیع نمایی با پارامتر ۸ می باشد.

۴۶- نرینه ۲
 طبق فرآیند بواسون فرض ورود افراد در نیم ساعت $\frac{30}{2}$ است بنابراین

$$P(X=1) = \frac{e^{-15} 15^1}{1!} = 15e^{-15}$$

۵۰- نرینه ۲

در صورتی که بخواهیم بزرگترین اندازه نمونه با انحراف معیار حاصله اطمینان (یا کاهش خطای نوع اول) خطای نوع دوم انحراف معیار را بداند
 باید که بزرگترین کاهش توان آزمون می شود.

۵۱- نرینه ۱

$$b(\hat{\theta}) = E(\hat{\theta}) - \mu = \mu + \frac{1}{n} - \mu = \frac{1}{n}$$

$$\text{Var}(\hat{\theta}) = \text{Var}\left(\bar{x} + \frac{1}{n}\right) = \frac{\sigma_x^2}{n}$$

$$\text{MSE}(\hat{\theta}) = b^2(\hat{\theta}) + \text{Var}(\hat{\theta}) = \frac{1}{n^2} + \frac{\sigma_x^2}{n} = \frac{n\sigma_x^2 + 1}{n^2}$$

۵۲- نرینه ۳

$$E(X|X>1) = \frac{\int_1^{\infty} x \cdot \lambda e^{-\lambda x} dx}{P(X>1)} = \frac{\frac{1}{\lambda} (e^{-\lambda} + \lambda e^{-\lambda})}{e^{-\lambda}} = \frac{1}{\lambda} + 1 = \frac{\lambda+1}{\lambda}$$

۵۳- نرینه ۲

~~احتمالات~~

احتمالات اصابت تیر به هدف در هر بار با هم برابر و مستقل از تیر دیگر هستند بنابراین

$$P(A_1 \cup A_2) = P(A_1) + P(A_2) - P(A_1 \cap A_2) = 2P(A_1) - P(A_1)^2 = 0.185$$

$$\Rightarrow P(A_1)^2 - 2P(A_1) + 0.185 = 0 \Rightarrow P(A_1) = \frac{2 \pm \sqrt{1.81}}{2} = \begin{cases} 0.12 \\ 0.05 \end{cases}$$

۵۴- نرینه ۳

$$P(X>t) = \int_t^{\infty} \lambda e^{-\lambda x} dx = e^{-\lambda t}$$

۵۵- نرینه ۴

$$P(B_2|A) = \frac{P(A|B_2)P(B_2)}{\sum_{i=1}^r P(A|B_i)P(B_i)} = \frac{0.12 \times 0.13}{0.11 \times 0.12 + 0.12 \times 0.13 + 0.15 \times 0.15} = \frac{4}{22} = \frac{2}{11}$$

۵۶- نرینه ۱

طبق قضیه بواسون احتمال معیوب بودن هر لایه برابر با $\frac{5}{25}$ است.

$$f_x(x) = \int_0^1 \frac{1}{y} (x+y) dy = \frac{1}{y} x + \frac{1}{y}$$

$$f_{y|x}(y|x) = \frac{f(x,y)}{f(x)} = \frac{\frac{1}{y} (x+y)}{\frac{1}{y} (x + \frac{1}{y})} = \frac{x+y}{x + \frac{1}{y}}$$

فرض تلفن هایی که اشتباه وصل می شوند برابر است با $\lambda = 150 \times 0.04 = 6$

$$P(x > 1) = 1 - P(x=0) - P(x=1) = 1 - \frac{e^{-6} 6^0}{0!} - \frac{e^{-6} 6^1}{1!} = 1 - 7e^{-6}$$

۵ دانگم ارزش تابع مولد $\phi(t)$ و μ بگیریم، مشتق اول ایند ریاضی مشتق دوم در اینس را نسبت می دهد.

$$g_x(t) = \ln m_x(t) = \mu_0 t + \frac{\sigma^2}{2} t^2$$

$$E(x) = g'_x(0) = \mu_0$$

$$Var(x) = g''_x(0) = \sigma^2$$

$$\Rightarrow c.v = \frac{\sigma}{\mu} = \frac{10}{20} = \frac{1}{2}$$

منظور از μ_2 به ترتیب $E(x)$ و $E(x^2)$ می باشد.

$$E(x) = \alpha\beta$$

$$Var(x) = \alpha\beta^2 \Rightarrow E(x^2) = Var(x) + E(x)^2 = \alpha\beta^2 + (\alpha\beta)^2 = \alpha\beta^2(1 + \alpha)$$

$$\Rightarrow \frac{\mu_2}{\mu_1} = \frac{E(x^2)}{E(x)} = \frac{\alpha\beta^2(\alpha+1)}{\alpha\beta} = \beta(\alpha+1)$$