

1) $X_1, \dots, X_n \sim \text{Bin}(m, \theta)$, m известно. $I_X(\theta) = ?$ $X_1, \dots, X_n \sim \text{Exp}(\theta)$. $i(\theta) = ?$

а) $L(\theta) = \prod_{i=1}^n P(X_i = x_i) = \prod_{i=1}^n \binom{m}{x_i} \theta^{x_i} (1-\theta)^{m-x_i}$, $\ell(\theta) = \ln L(\theta) = \sum_{i=1}^n \ln \binom{m}{x_i} + \sum_{i=1}^n x_i \ln \theta + \sum_{i=1}^n (m-x_i) \ln(1-\theta)$
 $= \sum_{i=1}^n \ln \binom{m}{x_i} + \ln \theta \cdot \sum_{i=1}^n x_i + \ln(1-\theta) \cdot (nm - \sum_{i=1}^n x_i)$, $\ell'_\theta = \frac{1}{\theta} \cdot \sum_{i=1}^n x_i - \frac{1}{1-\theta} \cdot (nm - \sum_{i=1}^n x_i)$, $\ell''_\theta = -\frac{1}{\theta^2} \cdot \sum_{i=1}^n x_i - \frac{1}{(1-\theta)^2} \cdot (nm - \sum_{i=1}^n x_i)$
 $I_X(\theta) = -E(\ell''_\theta) = \frac{1}{\theta^2} \cdot E \sum_{i=1}^n x_i + \frac{1}{(1-\theta)^2} \cdot E(nm - \sum_{i=1}^n x_i) = \frac{1}{\theta^2} \cdot \sum_{i=1}^n E x_i + \frac{1}{(1-\theta)^2} \cdot (nm - \sum_{i=1}^n E x_i)$
 $= \frac{1}{\theta^2} \cdot n \cdot m \theta + \frac{1}{(1-\theta)^2} \cdot (nm - n \cdot m \theta) = nm \left(\frac{1}{\theta} + \frac{1}{1-\theta} \right) = \boxed{\frac{nm}{\theta(1-\theta)}}$

б) СНАЧАЛА вычислим $I_X(\theta)$, а потом применим известную теорему с левым: $I_X(\theta) = n \cdot i(\theta)$. Тогда

$L(\theta) = \prod_{i=1}^n p(x_i) = \prod_{i=1}^n \theta e^{-\theta x_i} I\{x_i > 0\} = \theta^n e^{-\theta \sum_{i=1}^n x_i} I\{x_i > 0 \forall i: \overline{1, n}\}$, $\ell(\theta) = \ln L(\theta) = n \ln \theta - \theta \sum_{i=1}^n x_i$,
 $\ell'_\theta = \frac{n}{\theta} - \sum_{i=1}^n x_i$, $\ell''_\theta = -\frac{n}{\theta^2}$, $I_X(\theta) = -E(\ell''_\theta) = E \frac{n}{\theta^2} = \frac{n}{\theta^2}$, $i(\theta) = \frac{1}{n} I_X(\theta) = \boxed{\frac{1}{\theta^2}}$

2) посчитать $KL(P, Q)$: а) $P = U(q_1), Q = U(q_2), \theta > 0$ б) $P = \text{Exp}(\theta), Q = \text{Exp}(\lambda)$ в) $P = P_{\text{Poi}}(\theta), Q = P_{\text{Poi}}(\lambda)$

Для дискретных: $KL(P, Q) = \sum_{x \in X} P(x) \ln \frac{P(x)}{Q(x)}$, для непрерывных: $KL(P, Q) = \int_{-\infty}^{+\infty} p(x) \ln \frac{p(x)}{q(x)} dx$

а) $KL(U(q_1), U(q_2)) = \int_{-\infty}^{+\infty} I\{x \in (q_1)\} \cdot \ln \frac{I\{x \in (q_1)\}}{\frac{1}{\theta} I\{x \in (q_2)\}} dx = \int_0^1 \ln \frac{1}{1/\theta} dx = \int_0^1 \ln \theta dx = \boxed{\ln \theta}$

с ростом θ увеличивается "расстояние" между распределениями $U(q_1)$ и $U(q_2)$

б) $KL(\text{Exp}(\theta), \text{Exp}(\lambda)) = \int_0^{+\infty} \theta e^{-\theta x} I\{x > 0\} \cdot \ln \frac{\theta e^{-\theta x} I\{x > 0\}}{\lambda e^{-\lambda x} I\{x > 0\}} dx = \int_0^{+\infty} \theta e^{-\theta x} \cdot (\ln \frac{\theta}{\lambda} + (\lambda - \theta)x) dx = - \int_0^{+\infty} (\ln \frac{\theta}{\lambda} + (\lambda - \theta)x) d e^{-\theta x} =$
 $= - \left((\ln \frac{\theta}{\lambda} + (\lambda - \theta)x) e^{-\theta x} \Big|_0^{+\infty} - \int_0^{+\infty} e^{-\theta x} (\lambda - \theta) dx \right) = - \left((\ln \frac{\theta}{\lambda} - \ln \frac{\theta}{\lambda}) + \int_0^{+\infty} \frac{\lambda - \theta}{\theta} d e^{-\theta x} \right) = - \int_0^{+\infty} \frac{\lambda - \theta}{\theta} d e^{-\theta x} = \frac{\theta - \lambda}{\theta} \cdot e^{-\theta x} \Big|_0^{+\infty} = \frac{\theta - \lambda}{\theta} \cdot (0 - 1) = \boxed{\frac{\lambda - \theta}{\theta}}$

полученное выражение напоминает относительную разницу (отношение) распределения с λ относительно P_θ с θ

в) $KL(P_{\text{Poi}}(\theta), P_{\text{Poi}}(\lambda)) = \sum_{k=0}^{\infty} \frac{\theta^k e^{-\theta}}{k!} \cdot \ln \left(\frac{\theta^k e^{-\theta}}{k!} \cdot \frac{k!}{\lambda^k e^{-\lambda}} \right) = \sum_{k=0}^{\infty} \frac{\theta^k e^{-\theta}}{k!} \cdot (k \ln \frac{\theta}{\lambda} + (\lambda - \theta)) =$
 ~~$\sum_{k=0}^{\infty} \frac{\theta^k e^{-\theta}}{k!} \cdot (k \ln \frac{\theta}{\lambda} + (\lambda - \theta)) = \sum_{k=0}^{\infty} \frac{\theta^k e^{-\theta}}{k!} \cdot k \ln \frac{\theta}{\lambda} + (\lambda - \theta) \sum_{k=0}^{\infty} \frac{\theta^k e^{-\theta}}{k!} =$~~
 $= \sum_{k=0}^{\infty} \frac{\theta^k e^{-\theta}}{k!} (\lambda - \theta) + 0 + \sum_{k=1}^{\infty} \frac{\theta^k e^{-\theta}}{k!} \cdot k \ln \frac{\theta}{\lambda} = e^{-\theta} (\lambda - \theta) \sum_{k=0}^{\infty} \frac{\theta^k}{k!} + \theta e^{-\theta} \ln \frac{\theta}{\lambda} \sum_{k=1}^{\infty} \frac{\theta^{k-1}}{(k-1)!} =$
 $= e^{-\theta} (\lambda - \theta) e^{\theta} + \theta e^{-\theta} \ln \frac{\theta}{\lambda} e^{\theta} = \boxed{\theta \ln \frac{\theta}{\lambda} + \lambda - \theta}$

"расстояние" между распределениями характеризуется разностью $(\lambda - \theta)$ и отношением $(\frac{\theta}{\lambda})$ параметров

3) в модели лог. рег. получить довер. интервал или асимптотическое стандарт. откл.

Лог. рег.: $Y_i \sim \text{Bern}(p_\theta(x_i))$, где $p_\theta(x_i) = P_{x_i}(Y_i = 1)$ - ожидаемая доля успеха. Оценка успеха: $\hat{y} = \text{sigmoid}(x^T \hat{\theta})$. В лог. рег. $I(\theta) = X^T \cdot \text{diag}[\sigma(x_i^T \theta) (1 - \sigma(x_i^T \theta))] \cdot X$. Тогда $\mu \in \sigma([x_0^T \hat{\theta} \pm \delta])$, где $\delta = z_{1-\frac{\alpha}{2}} \sqrt{x_0^T I^{-1}(\hat{\theta}) x_0}$.
 где μ - получен излучен. нормализованный логитов
 т.е. $I(\hat{\theta}) = X^T \cdot \text{diag}[\sigma(x_i^T \hat{\theta}) \cdot (1 - \sigma(x_i^T \hat{\theta}))] \cdot X$