Modelos Estadísticos I

(Fecha: 18/05/2021)

Tarea #7

Estudiante: Roberto Vásquez Martínez

NUA: 424662

Antes de comenzar con la solución de los problemas haremos una aclaración sobre que entendemos por la familia exponencial en el contexto de los modelos lineales generalizados.

Definition 0.1 Decimos que una distribución con densidad f pertenece a la **familia exponencial sobredispersa** o a la familia exponencial en el contexto de modelos lineales generalizados si f esta parametrizada por θ y un parámetro de dispersión φ y podemos factorizar la densidad de la siguiente forma

$$f(y;\theta,\varphi) = \exp\left\{\frac{T(y)S(\theta) - b(\theta)}{a(\varphi)} + c(y,\varphi)\right\},\tag{1.1}$$

donde $T(y), S(\theta), a(\varphi), b(\theta), c(y, \varphi)$ son funciones conocidas.

Problema 1

Si la variable aleatoria Y tiene distribución Gamma con un parámetro de escala θ , que es el parámetro de interés, y un parámetro de forma conocido φ , entonces la función de densidad es

$$f(y; \theta) = \frac{y^{\varphi - 1} \theta^{\varphi} e^{-y\theta}}{\Gamma(\varphi)}.$$

Pruebe que esta distribución pertenece a la familia exponencial y encuentre el parámetro natural. También encuentre E(Y) y V(Y).

(Solución)

Veremos que $Y \sim \Gamma(\theta, \varphi)$ con parámetro de escala $\theta > 0$ y forma $\varphi > 0$, con φ conocido pertenece a la familia exponencial.

Notamos las siguientes igualdades

$$y^{\varphi - 1} = \exp\{(\varphi - 1)\log y\}$$
$$\theta^{\varphi} = \exp\{\varphi\log\theta\}$$
$$(\Gamma(\varphi))^{-1} = \exp\{-\log(\Gamma(\varphi))\}.$$

Por lo que

$$f(y;\theta) = \exp\left\{-y\theta + \varphi\log\theta + (\varphi - 1)\log y - \log(\Gamma(\varphi))\right\}$$
$$= \exp\left\{\frac{y\theta - \varphi\log\theta}{-1} + (\varphi - 1)\log y - \log(\Gamma(\varphi))\right\}.$$

Consideramos

$$T(y) = y$$

$$S(\theta) = \theta$$

$$b(\theta) = \varphi \log \theta$$

$$a(\varphi) = -1$$

$$c(y, \varphi) = (\varphi - 1) \log y - \log(\Gamma(\varphi)),$$

y observamos que b solo es función de θ pues φ es conocido.

Por lo tanto

$$f(y;\theta) = \exp\left\{\frac{T(y)S(\theta) - b(\theta)}{a(\varphi)} + c(y,\varphi)\right\},$$

y de esto concluimos que la distribución con parámetro de forma conocido pertenece a la familia exponencial con parámetro natural $b(\theta) = \varphi \log \theta$.

Por las relaciones vistas en clase se tiene que cuando φ es conocido y S y T son la función identidad obtenemos

$$\mathbb{E}[Y] = b'(\theta) = \frac{\varphi}{\theta},$$

у

$$V[Y] = b''(\theta)a(\varphi) = \left(-\frac{\varphi}{\theta^2}\right)(-1)$$
$$= \frac{\varphi}{\theta^2},$$

que es lo que queríamos hallar.

Probar las siguientes funciones de densidad pertenecen a la familia exponencial.

Antes de empezar recordaremos la definición de la familia exponencial

(a) Distribución Pareto: $f(y;\theta) = \theta y^{-\theta-1}$.

(Solución)

Notamos las siguientes identidades

$$\theta = \exp\{\log \theta\}$$
$$y^{-\theta-1} = \exp\{(-\theta - 1)\log y\},\$$

por lo que

$$f(y; \theta) = \exp\{\log \theta + (-\theta - 1)\log y\}$$

Por otro lado, recordamos que una distribución pertenece a la familia exponencial si podemos factorizar la densidad g correspondiente de la siguiente forma

$$g(y; \theta, \varphi) = \exp\left\{\frac{T(y)\theta - b(\theta)}{a(\varphi)} + c(y, \varphi)\right\},$$

donde T(y) es una estadística suficiente.

Notamos que

$$f(y; \theta) = \exp\left\{\frac{\log(y)\theta - \log(\theta)}{-1} - \log(y)\right\},$$

luego si

$$T(y) = \log(y)$$

$$S(\theta) = \theta$$

$$a(\varphi) = -1$$

$$b(\theta) = \log(\theta)$$

$$c(y, \varphi) = -\log(y),$$

entonces

$$f(y,\theta) = \exp\left\{\frac{T(y)S(\theta) - b(\theta)}{a(\varphi)} + c(y,\varphi)\right\},$$

en este caso el parámetro de dispersión $\varphi = 1$, se tiene así que la distribución Pareto con densidad f pertenece a la familia exponencial.

(b) Distribución exponencial: $f(y;\theta) = \theta e^{-y\theta}$.

(Solución)

Notamos que

$$f(y; \theta) = \exp\left\{\frac{y\theta - \log \theta}{-1}\right\},$$

luego si $T(y)=y,\,S(\theta),\,a(\varphi)=-1,\,b(\theta)=\log(\theta)$ y $c(y,\varphi)=0$ entonces

$$f(y;\theta) = \exp\left\{\frac{T(y)S(\theta) - b(\theta)}{a(\varphi)} + c(y,\varphi)\right\},$$

por lo que la distribución exponencial pertenece a la familia exponencial.

(c) Binomial Negativa. $f(y;\theta) = {y+r-1 \choose r-1} \theta^r (1-\theta)^y$ con r conocido.

(Solución)

Observamos que

$$\begin{pmatrix} y+r-1 \\ r-1 \end{pmatrix} = \exp\left\{\log\left(\frac{y+r-1}{r-1}\right)\right\}$$

$$\theta^r = \exp\{r\log\theta\}$$

$$(1-\theta)^y = \exp\{y\log(1-\theta)\},$$

luego

$$f(y;\theta) = \exp\left\{y\log(1-\theta) + r\log(\theta) + \log\binom{y+r-1}{r-1}\right\}.$$

Como r es conocido consideramos

$$T(y) = y$$

$$S(\theta) = \log(1 - \theta)$$

$$b(\theta) = -r \log(\theta)$$

$$a(\varphi) = 1$$

$$c(y, \varphi) = \log \binom{y + r - 1}{r - 1}.$$

Por lo tanto

$$f(y; \theta) = \exp \left\{ \frac{T(y)S(\theta) - b(\theta)}{a(\varphi)} + c(y, \varphi) \right\},$$

por lo que la distribución binonomial negativa con r conocido pertenece a la familia exponencial.

Para la distribución Pareto encuentre la estadística score U y la información $\mathcal{G} = V(U)$. Verifique que $\mathbb{E}(U) = 0$.

(Solución)

Notamos que la estadística score U queda definida de la siguiente forma

$$U(\theta) = \frac{\partial l}{\partial \theta},$$

donde l es la log-verosimilitud.

En el caso de la distribución Pareto, por el inciso a) del problema anterior la log-verosimilad es

$$l(\theta) = \log f(y; \theta) = \log \theta - \theta \log y - \log y,$$

derivando respecto a θ se tiene que

$$U(\theta) = \frac{1}{\theta} - \log y.$$

Sea Y una variable aleatoria Pareto con densidad la especificada en el inciso a) de el Problema 2, sea $Z:=\log Y$, entonces por el Teorema de Cambio de Variable la densidad de Z viene dada por

$$g(z;\theta) = f(e^z;\theta)e^z$$
$$= \theta e^{-z(\theta+1)}e^z$$
$$= \theta e^{-\theta z},$$

luego Z se distribuye exponencial con media $1/\theta$, se sigue de esto que

$$\mathbb{E}[\log Y] = \frac{1}{\theta},$$

por lo que

$$\mathbb{E}[U] = \frac{1}{\theta} - \mathbb{E}[\log Y] = 0.$$

Finalmente hallaremos $\mathcal{G}=V(U),$ como $\mathbb{E}[U]=0$ entonces

$$\mathcal{G} = V(U) = \mathbb{E}[U^2] = \mathbb{E}\left[\left(\frac{1}{\theta} - \log Y\right)^2\right]$$

Simplificando la expresión anterior tenemos

$$\begin{split} \mathcal{G} &= \frac{1}{\theta^2} - 2 \cdot \frac{1}{\theta} \cdot \mathbb{E}[\log Y] + \mathbb{E}[(\log Y)^2] \\ &= \mathbb{E}[(\log Y)^2] - \frac{1}{\theta^2} \\ &= \mathbb{E}[(\log Y)^2] - (\mathbb{E}[\log Y])^2 \\ &= V[\log Y]. \end{split}$$

Como $\log Y$ se distribuye exponencial con media $1/\theta$ entonces $V[\log Y] = \frac{1}{\theta^2}$, de lo que concluimos

$$\mathcal{G} = \frac{1}{\theta^2},$$

que es lo que queríamos hallar.

(a)

(Solución)

Notamos que $Y_i \sim \text{Ber}(\pi_i)$ con soporte $\{0,1\}$ si f_i es su función de probabilidades entonces

$$f_i(y_i; \pi_i) = \pi_i^{y_i} (1 - \pi_i)^{1 - y_i}$$

$$= \exp\{y_i \log \pi_i + (1 - y_i) \log(1 - \pi_i)\}$$

$$= \exp\{y_i \log\left(\frac{\pi_i}{1 - \pi_i}\right) + \log(1 - \pi_i)\},$$

consideramos

$$T(y_i) = y_i$$

$$S(\pi_i) = \log\left(\frac{\pi_i}{1 - \pi_i}\right)$$

$$a(\varphi) = 1$$

$$b(\pi_i) = -\log(1 - \pi_i)$$

$$c(y_i, \varphi) = 0.$$

Por lo tanto

$$f_i(y_i; \pi) = \exp\left\{\frac{T(y_i)S(\theta) - b(\theta)}{a(y_i, \varphi)} + c(y_i, \varphi)\right\},$$

por lo que la distribución de Y_i pertenece a la familia exponencial, en este caso el parámetro de dispersión es $\varphi=1.$

(b)

(Solución)

El parámetro natural bajo la parametrización de la familia exponencial que estamos considerando es $S(\pi_i)$, por lo que el parámetro natural tiene la forma

$$S(\pi_i) = \log\left(\frac{\pi_i}{1 - \pi_i}\right).$$

(c)

(Solución)

Al tener $Y_i \sim \text{Ber}(\pi_i)$ con soporte $\{0,1\}$ tenemos que

$$\mathbb{E}[Y_i] = 1 \cdot \pi_i + 0 \cdot (1 - \pi_i) = \pi_i,$$

que es lo que queríamos ver.

(d)

(Solución)

Estamos considerando la liga canónica

$$g(\pi) = S(\pi) = x'\beta.$$

Notamos que si

$$h(t) = \frac{e^t}{1 + e^t},$$

entonces

$$h(g(\pi)) = \frac{\exp\left\{\log\left(\frac{\pi}{1-\pi}\right)\right\}}{1 + \exp\left\{\log\left(\frac{\pi}{1-\pi}\right)\right\}}$$
$$= \frac{\frac{\pi}{1-\pi}}{1 + \frac{\pi}{1-\pi}}$$
$$= \frac{\frac{\pi}{1-\pi}}{\frac{1}{1-\pi}}$$
$$= \pi.$$

luego $h = g^{-1}$. Por lo tanto

$$\pi = h(g(\pi)) = h(x'\beta) = \frac{\exp\{x'\beta\}}{1 + \exp\{x'\beta\}},$$

que es lo que queríamos ver.

(Solución)

(a) Notamos que si

$$\mu_i = \mathbb{E}[Y_i] = (\beta_0 + \beta_1 x_i)^2$$

entonces la función liga cumple que g

$$g^{-1}(\mu_i) = (\beta_0 + \beta_1 x_i)^2,$$

por lo que $g(t) = \sqrt{t}$, luego esta es candidata a ser función liga por se monótona y diferenciable. Sin embargo, pese a que g podría ser candidata a función liga y la distribución Pareto pertenece a la familia exponencial esta factorización como hemos visto no es canónica, es decir, no se cumple que T(y) = y, por lo que en este caso no cumple para tener las expresiones en términos de $b(\theta)$ para E[Y] y V[Y], de lo que concluimos que este modelo no es apto para considerarlo un modelo lineal generalizado.

(b) Este modelo no puede ser lineal generalizado. Sabemos

$$\mu_i = \beta_0 + \log(\beta_1 + \beta_2 z_i),$$

luego

$$\mu_i = \log(e^{\beta_0}) + \log(\beta_1 + \beta_2 x_i) = \log(e^{\beta_0} \beta_1 + e^{\beta_0} \beta_2 x_i) \quad \forall i \in \{1, 2, \dots, n\}.$$

Por lo que si $g: \mathbb{R} \to \mathbb{R}$ es tal que $g(t) = e^t$ entonces

$$g(\mu_i)] = e^{\beta_0} \beta_1 + e^{\beta_0} \beta_2 x_i,$$

además la función $g: \mathbb{R} \to \mathbb{R}$ es monótona y diferenciable, pero no es lineal en los parámetros, por lo que g no puede ser función liga en consecuencia el modelo no puede ser lineal generalizado.