

## EYP2106 Modelos Probabilísticos

### Solución del Examen

Profesor	Fernando Quintana
Ayudante	Rubén Soza
Semestre	2019/1

1. (a) Dado que  $U = u$ ,  $Z$  se transforma en una combinación lineal de v.a. independientes con distribución  $N(0, 1)$ , y por tanto  $Z | U = u$  tiene también distribución normal. Puesto que  $X_1$  y  $X_2$  son independientes de  $U$  se tiene

$$\begin{aligned} E(Z | U = u) &= uE(X_1 | U = u) + (1 - u)E(X_2 | U = u) = uE(X_1) + (1 - u)E(X_2) \\ &= 0 \end{aligned}$$

Similarmente,

$$\begin{aligned} \text{Var}(Z | U = u) &= u^2 \text{Var}(X_1 | U = u) + (1 - u)^2 \text{Var}(X_2 | U = u) \\ &= u^2 \text{Var}(X_1) + (1 - u)^2 \text{Var}(X_2) = u^2 + (1 - u)^2. \end{aligned}$$

Luego  $Z | U = u \sim N(0, u^2 + (1 - u)^2)$ .

- (b) Se tiene  $E(Z | U) = 0$  por lo que  $E(Z) = E(E(Z | U)) = 0$ . Además, usando  $\text{Var}(Z) = E(\text{Var}(Z | U)) + \text{Var}(E(Z | U))$ :

- $E(\text{Var}(Z | U)) = E(U^2 + (1 - U)^2) = E(U^2) + E((1 - U)^2) = 2/3$ .
- $\text{Var}(E(Z | U)) = \text{Var}(0) = 0$ .

Sumando lo anterior se tiene  $\text{Var}(Z) = 2/3$ .

2. (a) Puesto que  $E(Y | X = x) = x$  y  $\text{Var}(Y | X = x) = x$  tenemos  $E(Y | X) = X$  y  $\text{Var}(Y | X) = X$  de donde

$$E(Y) = E(E(Y | X)) = E(X) = \frac{\alpha}{\beta},$$

y

$$\begin{aligned} \text{Var}(Y) &= \text{Var}(E(Y | X)) + E(\text{Var}(Y | X)) = \text{Var}(X) + E(X) \\ &= \frac{\alpha}{\beta^2} + \frac{\alpha}{\beta} = \frac{\alpha(1 + \beta)}{\beta^2}. \end{aligned}$$

- (b) El MP de  $X$  dado  $Y$  es  $E(X | Y)$ . Primero calculamos la distribución condicional de  $X$  dado que  $Y = y$ :

$$\begin{aligned} f_{X|Y=y}(x | y) &= \frac{p_{Y|X=x}(y | x)f_X(x)}{\int_{-\infty}^{\infty} p_{Y|X=t}(y | t)f_X(t) dt} = \frac{\frac{x^y}{y!} e^{-x} \frac{\beta^\alpha}{\Gamma(\alpha)} x^{\alpha-1} e^{-\beta x}}{\int_0^{\infty} \frac{t^y}{y!} e^{-t} \frac{\beta^\alpha}{\Gamma(\alpha)} t^{\alpha-1} e^{-\beta t} dt} \\ &= \frac{x^{y+\alpha-1} e^{-x(1+\beta)}}{\int_0^{\infty} t^{y+\alpha-1} e^{-t(1+\beta)} dt} = \frac{(1 + \beta)^{y+\alpha}}{\Gamma(y + \alpha)} x^{y+\alpha-1} e^{-x(1+\beta)}, \quad x > 0, \end{aligned}$$

por lo que  $X | Y = y \sim \text{Gama}(y + \alpha, 1 + \beta)$ , y entonces el MP es

$$\text{MP} = E(X | Y) = \frac{Y + \alpha}{1 + \beta}.$$

Además,

$$\text{Var}(\text{MP}) = \text{Var}\left(\frac{Y + \alpha}{1 + \beta}\right) = \frac{\text{Var}(Y)}{(1 + \beta)^2} = \frac{\alpha(1 + \beta)}{\beta^2(1 + \beta)^2} = \frac{\alpha}{\beta^2} \times \frac{1}{1 + \beta},$$

y como  $(1 + \beta)^{-1} < 1$  tenemos que  $\text{Var}(\text{MP}) < \text{Var}(X)$ .

3. (a) Se tiene

$$\begin{aligned} E\{(Y - c)^2\} &= E\{Y^2 - 2cY + c^2\} = E(Y^2) - 2cE(Y) + c^2 = \\ &= E(Y^2) - \{E(Y)\}^2 + \{E(Y)\}^2 - 2cE(Y) + c^2 \\ &= \text{Var}(Y) + \{E(Y) - c\}^2, \end{aligned}$$

lo que prueba la indicación. Para probar que  $E\{(X_n - \mu)^2\} \rightarrow 0$  cuando  $n \rightarrow \infty$ , usamos la indicación:

$$E\{(X_n - \mu)^2\} = \text{Var}(X_n) + \{E(X_n) - \mu\}^2 \rightarrow 0,$$

cuando  $n \rightarrow \infty$  por hipótesis.

(b) Con  $X_n = (Y_1 + \cdots + Y_n)/n$  tenemos  $E(X_n) = \mu$  por linealidad y  $\text{Var}(X_n) = \sigma^2/n$  por independencia, y entonces las hipótesis de (a) aplican inmediatamente a este caso, para concluir lo pedido.

4. ■ Por las condiciones del problema se tiene que  $U_n \xrightarrow{\text{c.s.}} \mu$  (LFGN), lo que implica en particular  $U_n \xrightarrow{\text{P}} \mu$  cuando  $n \rightarrow \infty$ . Además, por el TCL,  $\sqrt{n}V_n/\sigma \xrightarrow{\text{D}} Z' \sim N(0, 1)$ . Luego, por Slutsky

$$U_n + \frac{\sqrt{n}}{\sigma} V_n \xrightarrow{\text{D}} Z = \mu + Z' \sim N(\mu, 1).$$

■ **(Bono)** El resultado anterior significa que  $W_n \equiv U_n + \frac{\sqrt{n}}{\sigma} V_n$  distribuye aproximadamente como  $N(\mu, 1)$ , de modo que  $W_n - \mu$  distribuye aproximadamente como  $N(0, 1)$ . Luego:

$$P(|W_n - \mu| < \delta) \approx \Phi(\delta) - \Phi(-\delta) = \Phi(\delta) - (1 - \Phi(\delta)) = 2\Phi(\delta) - 1.$$