



PONTIFICIA UNIVERSIDAD CATÓLICA DE CHILE
FACULTAD DE MATEMÁTICAS
DEPARTAMENTO DE ESTADÍSTICA
PROFESOR: REINALDO ARELLANO
AYUDANTE: DANIEL GÁLVEZ
PRIMER SEMESTRE 2024

Modelos Probabilísticos - EYP1025/1027

Solución Ayudantía 13

1. Sea $X_i \stackrel{ind}{\sim} \text{Gamma}(\alpha_i, \lambda)$, $i = 1, 2, \dots, n$. Defina

$$Z = \frac{X_1 + X_2 + \dots + X_m}{X_1 + X_2 + \dots + X_m + X_{m+1} + \dots + X_n}$$

con $m < n$.

(a) Muestre que Z es independiente de $\sum_{i=1}^n X_i$

(b) Con lo anterior deduzca que $Z \sim \text{Beta}\left(\sum_{i=1}^m \alpha_i, \sum_{i=m+1}^n \alpha_i\right)$

(c) Encuentre la fdp de $Y^* = \frac{Z}{1-Z}$

(a) Note que la suma $X_1 + \dots + X_m$ aparece tanto en el numerador como el denominador, por lo que llamemos X a esto, es decir,

$$X = X_1 + \dots + X_m$$

y por otro lado,

$$Y = X_{m+1} + \dots + X_n$$

Ahora, como $X_i \stackrel{ind}{\sim} \text{Gamma}(\alpha_i, \beta)$ podemos encontrar las distribuciones de X y Y . Usando generadora de momentos se tiene

$$\begin{aligned} M_X(t) &= \mathbb{E}(e^{tX}) \\ &= \mathbb{E}(e^{t(X_1 + \dots + X_m)}) \\ &= \mathbb{E}(e^{tX_1} \dots e^{tX_m}) \\ &= \mathbb{E}(e^{tX_1}) \dots \mathbb{E}(e^{tX_m}) \\ &= M_{X_1}(t) \dots M_{X_m}(t) \\ &= \left(\frac{\lambda}{\lambda - t}\right)^{\alpha_1} \dots \left(\frac{\lambda}{\lambda - t}\right)^{\alpha_m} \\ &= \left(\frac{\lambda}{\lambda - t}\right)^{\alpha_1 + \dots + \alpha_m} \\ &= \left(\frac{\lambda}{\lambda - t}\right)^{\sum_{i=1}^m \alpha_i} \end{aligned}$$

Esta ultima es la función generadora de momentos de una Gamma con parámetros $\sum_{i=1}^m \alpha_i$ y λ , por lo que

$$X \sim \text{Gamma} \left(\sum_{i=1}^m \alpha_i, \lambda \right)$$

Para encontrar la distribución de Y hacemos lo mismo

$$\begin{aligned} M_Y(t) &= \mathbb{E}(e^{tY}) \\ &= \mathbb{E}(e^{t(X_{m+1} + \dots + X_n)}) \\ &= \mathbb{E}(e^{tX_{m+1}} \dots e^{tX_n}) \\ &= \mathbb{E}(e^{tX_{m+1}}) \dots \mathbb{E}(e^{tX_n}) \\ &= M_{X_{m+1}}(t) \dots M_{X_n}(t) \\ &= \left(\frac{\lambda}{\lambda - t} \right)^{\alpha_{m+1}} \dots \left(\frac{\lambda}{\lambda - t} \right)^{\alpha_n} \\ &= \left(\frac{\lambda}{\lambda - t} \right)^{\alpha_{m+1} + \dots + \alpha_n} \\ &= \left(\frac{\lambda}{\lambda - t} \right)^{\sum_{i=m+1}^n \alpha_i} \end{aligned}$$

Luego,

$$Y \sim \text{Gamma} \left(\sum_{i=m+1}^n \alpha_i, \lambda \right)$$

Teniendo esto ya en consideración, la transformación pedida se reduce a

$$Z = \frac{X}{X + Y}$$

y acá ya es fácil proceder. Tomamos la variable auxiliar $W = X + Y$. Ahora calculamos las inversas

$$\begin{aligned} Z &= \frac{X}{X + Y} \\ Z &= \frac{X}{W} \\ X &= ZW \end{aligned}$$

Para Y se tiene

$$\begin{aligned} W &= X + Y \\ W &= ZW + Y \\ Y &= W - ZW \end{aligned}$$

Ahora calculamos el Jacobiano

$$|J| = \begin{vmatrix} \frac{\partial x}{\partial z} & \frac{\partial y}{\partial z} \\ \frac{\partial x}{\partial w} & \frac{\partial y}{\partial w} \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} \frac{\partial}{\partial z}(zw) & \frac{\partial}{\partial z}(w - zw) \\ \frac{\partial}{\partial w}(zw) & \frac{\partial}{\partial w}(w - zw) \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} w & -w \\ z & 1 - z \end{vmatrix} = |w - wz + wz| = |w| = w$$

Ahora debemos encontrar el recorrido de Z, W . Para esto vamos a proceder de la siguiente manera

$$\begin{aligned}
0 &< x \\
0 &< x < y + x \\
0 &< \frac{x}{x+y} < \frac{y+x}{x+y} \\
0 &< \frac{x}{x+y} < 1 \\
0 &< Z < 1
\end{aligned}$$

Ahora W

$$\begin{aligned}
0 &< x \\
x &< y + x < \infty \\
0 &< x < W < \infty \\
0 &< W < \infty
\end{aligned}$$

Ahora reemplazamos todo en la conjunta

$$\begin{aligned}
f_{Z,W}(z, w) &= |J| f_{X,Y}(zw, w - zw) \\
&= w f_X(zw) f_Y(w - zw) \\
&= w \frac{\lambda^{a_1} (zw)^{a_1-1} e^{-zw\lambda}}{\Gamma(a_1)} \frac{\lambda^{a_2} (w - zw)^{a_2-1} e^{-(w-zw)\lambda}}{\Gamma(a_2)} \\
&= \lambda^{a_1+a_2} w^{a_1+a_2-1} e^{-w\lambda} \frac{z^{a_1-1} (1-z)^{a_2-1}}{\Gamma(a_1)\Gamma(a_2)} \\
&= \frac{\lambda^{a_1+a_2} w^{a_1+a_2-1} e^{-w\lambda}}{\Gamma(a_1+a_2)} \frac{z^{a_1-1} (1-z)^{a_2-1}}{\frac{\Gamma(a_1)\Gamma(a_2)}{\Gamma(a_1+a_2)}} \\
&= \frac{\lambda^{a_1+a_2} w^{a_1+a_2-1} e^{-w\lambda}}{\Gamma(a_1+a_2)} \frac{z^{a_1-1} (1-z)^{a_2-1}}{B(a_1, a_2)} \\
&= \text{Gamma}(a_1 + a_2, \lambda) \times \text{Beta}(a_1, a_2)
\end{aligned}$$

Reemplazamos $a_1 = \sum_{i=1}^m \alpha_i$ y $a_2 = \sum_{i=m+1}^n \alpha_i$, notando que $a_1 + a_2 = \sum_{i=1}^n \alpha_i$.

$$f_{Z,W}(z, w) = \frac{\lambda^{\sum_{i=1}^n \alpha_i} w^{\sum_{i=1}^n \alpha_i - 1} e^{-w\lambda}}{\Gamma(\sum_{i=1}^n \alpha_i)} \frac{z^{\sum_{i=1}^m \alpha_i - 1} (1-z)^{\sum_{i=m+1}^n \alpha_i - 1}}{B(\sum_{i=1}^m \alpha_i, \sum_{i=m+1}^n \alpha_i)}, \quad 0 < w < 1, z > 0$$

Luego, como se puede factorizar, se tiene que Z, W son independientes. Ahora, note que

$$W = X + Y = \sum_{i=1}^m X_i + \sum_{i=m+1}^n X_i = \sum_{i=1}^n X_i$$

por lo que Z es independiente de $\sum_{i=1}^n X_i$, mostrando así lo pedido.

- (b) Como se puede factorizar, basta con reconocer las distribuciones de cada una, pero lo hici-mos, por lo que

$$W \sim \text{Beta}(a_1, a_2) = \text{Beta}\left(\sum_{i=1}^m \alpha_i, \sum_{i=m+1}^n \alpha_i\right)$$

Otra forma de verlo es

$$\begin{aligned}
f_Z(z) &= \int_0^\infty f_{W,Z}(w, z) dw \\
&= \int_0^\infty \frac{\lambda^{a_1+a_2} w^{a_1+a_2-1} e^{-w\lambda}}{\Gamma(a_1+a_2)} \frac{z^{a_1-1} (1-z)^{a_2-1}}{B(a_1, a_2)} dw \\
&= \frac{z^{a_1-1} (1-z)^{a_2-1}}{B(a_1, a_2)} \int_0^\infty \frac{\lambda^{a_1+a_2} w^{a_1+a_2-1} e^{-w\lambda}}{\Gamma(a_1+a_2)} dw \\
&= \frac{z^{a_1-1} (1-z)^{a_2-1}}{B(a_1, a_2)} \cdot 1 \\
&= \frac{z^{a_1-1} (1-z)^{a_2-1}}{B(a_1, a_2)}
\end{aligned}$$

y esta ultima es una beta.

(c) Debemos encontrar la inversa y luego la derivada, entonces

$$\begin{aligned}
y &= \frac{z}{1-z} \\
y - yz &= z \\
y &= z + yz \\
z &= \frac{y}{1+y} \\
g^{-1}(y) &= \frac{y}{1+y} \\
\frac{d}{dy} g^{-1}(y) &= \frac{1}{(1+y)^2}
\end{aligned}$$

Evaluamos todo en la formula

$$\begin{aligned}
f_{Y^*} &= \left| \frac{1}{(1+y)^2} \right| f_Z \left(\frac{y}{1+y} \right) \\
&= \frac{1}{(1+y)^2} \frac{1}{B(a_1, a_2)} \left(\frac{y}{1+y} \right)^{a_1-1} \left(1 - \frac{y}{1+y} \right)^{a_2-1} \\
&= \frac{1}{B(a_1, a_2)} \frac{1}{(1+y)^2} \left(\frac{y}{1+y} \right)^{a_1-1} \left(\frac{1}{1+y} \right)^{a_2-1}
\end{aligned}$$

Ahora el recorrido, tenemos que $w \in (0, 1)$, entonces

$$\begin{aligned}
Y^* &= \frac{0}{1-0} = 0 \\
Y^* &= \frac{1^-}{1-1^-} = \infty
\end{aligned}$$

Luego, la fdp de Y^* es

$$f_{Y^*}(y) = \frac{1}{B(a_1, a_2)} \frac{1}{(1+y)^2} \left(\frac{y}{1+y} \right)^{a_1-1} \left(\frac{1}{1+y} \right)^{a_2-1}, \quad y > 0$$

2. Sea X, Y variables aleatorias independientes, con X discreta.

- (a) Derive una formula para encontrar la marginal de $Z = X + Y$
- (b) Aplique la formula anterior cuando $X \sim \text{Bernoulli}(p)$ y $Y \sim N(1, \sigma^2)$
- (c) Aplique la formula anterior cuando $X \sim \text{Bin}(n, p)$ y $Y \sim \text{Bin}(m, p)$
- (a) Para esto vamos a recordar la marginalización. Recuerde que si tenemos la conjunta $P(X = x, Y = y)$, y nos interesa la marginal de X , entonces

$$P(X = x) = \sum_y P(X = x, Y = y)$$

Ahora vamos hacer algo similar, pero con $P(X = x, Z = z)$. Entonces

$$\begin{aligned} P(Z = z) &= \sum_x P(X = x, Z = z) \\ &= \sum_x P(X = x, X + Y = z) \\ &= \sum_x P(X = x, Y = z - X) \\ &= \sum_x P(X = x, Y = z - x) \\ &= \sum_x P(X = x)P(Y = z - x) \end{aligned}$$

- (b) En este caso Y es continua, y X es bernoulli, por lo que se tiene lo siguiente

$$\begin{aligned} P(Z = z) &= \sum_{x=0}^1 P(X = x)f_Y(z - x) \\ &= P(X = 0)f_Y(z - 0) + P(X = 1)f_Y(z - 1) \\ &= (1 - p)\frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2}}e^{-\frac{z^2}{2\sigma^2}} + p\frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2}}e^{-\frac{(z-1)^2}{2\sigma^2}} \end{aligned}$$

- (c) En este caso ambas son discretas, entonces

$$\begin{aligned} P(Z = z) &= \sum_{x=0}^n \binom{n}{x} p^x (1-p)^{n-x} \binom{m}{z-x} p^{z-x} (1-p)^{m-z+x} \\ &= \sum_{x=0}^z \binom{n}{x} p^x (1-p)^{n-x} \binom{m}{z-x} p^{z-x} (1-p)^{m-z+x} \\ &= p^z (1-p)^{n+m-z} \sum_{x=0}^z \binom{n}{x} \binom{m}{z-x} \\ &= p^z (1-p)^{n+m-z} \binom{n+m}{z} \\ &= \binom{n+m}{z} p^z (1-p)^{n+m-z} \end{aligned}$$

Luego,

$$Z \sim \text{Bin}(m + n, p)$$

En el siguiente link puede ver la propiedad utilizada para calcular la suma.

3. Sea (Y_1, Y_2) un vector aleatorio con función conjunta dada por

$$f_{Y_1, Y_2}(y_1, y_2) = \begin{cases} e^{-y_2}, & \text{si } 0 < y_1 < y_2 < \infty \\ 0 & \text{e.o.c} \end{cases}$$

- (a) Encuentre la conjunta de $(U, V) = (Y_2/2, Y_1 + 1)$
- (b) Obtenga las marginales de U, V
- (c) Obtenga la función generadora conjunta de X, Y y encuentre las fgm marginales
- (d) **Propuesto** Encuentre una expresión para $P(Y_2 > 2 | 2 < Y_1 < Y_2^2)$
- (e) Sea U_1, U_2, \dots, U_n una muestra aleatoria. Calcule $\mathbb{E} \left(\sum_{i=1}^n \frac{U_i}{2} + 1 \right)$

- (a) Calculamos las inversas. Para Y_2

$$u = y_2/2$$

$$y_2 = 2u$$

para Y_1

$$v = y_1 + 1$$

$$y_1 = v - 1$$

Calculamos el jacobiano

$$|J| = \begin{vmatrix} \frac{\partial y_1}{\partial u} & \frac{\partial y_2}{\partial u} \\ \frac{\partial y_1}{\partial v} & \frac{\partial y_2}{\partial v} \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} \frac{\partial}{\partial u}(v-1) & \frac{\partial}{\partial u}2u \\ \frac{\partial}{\partial v}(v-1) & \frac{\partial}{\partial v}2u \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} 0 & 2 \\ 1 & 0 \end{vmatrix} = 2$$

Ahora el recorrido. Para esto note que tenemos

$$0 < y_1 < y_2$$

$$0 < y_2 < \infty$$

procedemos de la siguiente forma

$$0 < y_1 < y_2$$

$$1 < y_1 + 1 < y_2 + 1$$

$$1 < v < 2u + 1$$

para u se tiene

$$0 < y_2 < \infty$$

$$0 < \frac{y_2}{2} < \infty$$

$$0 < u < \infty$$

La conjunta entonces es

$$\begin{aligned} f_{U,V}(u, v) &= 2f_{Y_1, Y_2}(v-1, 2u) \\ &= 2e^{-2u} \end{aligned}$$

Luego,

$$f_{U,V}(u, v) = 2e^{-2u}, \quad 1 < v < 2u + 1; u > 0$$

- (b) Como v va entre funciones y u entre valores numéricos, podemos obtener de forma directa la marginal de U . Entonces

$$\begin{aligned} f_U(u) &= \int_1^{2u+1} 2e^{-2u} dv \\ &= 4ue^{-2u} \\ &= \frac{2^2 u^{2-1} e^{-2u}}{\Gamma(2)} \end{aligned}$$

Luego, $U \sim \text{Gamma}(2, 2)$. Para la marginal de V hay que dar vuelta el intervalo, pues tenemos que v va entre funciones, y nos interesa que vaya en un intervalo numérico. El recorrido original se encuentra en la figura 1.

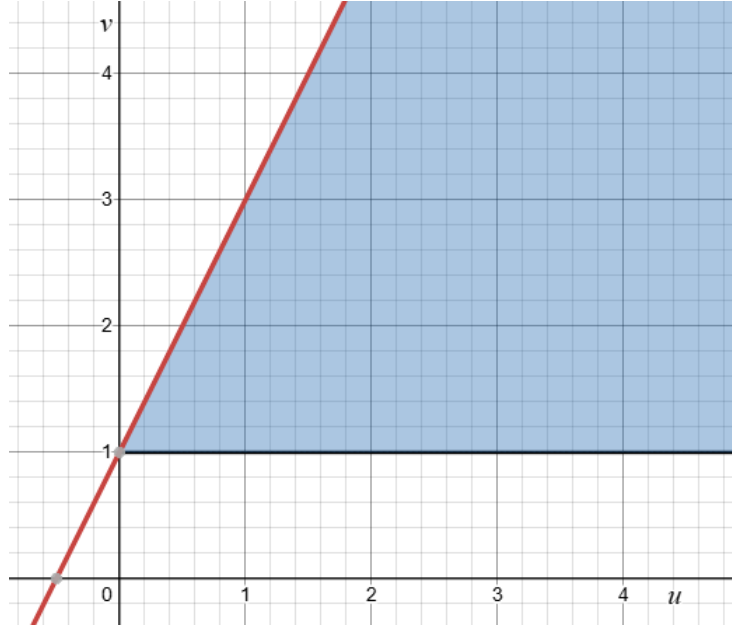


Figure 1: Recorrido conjunto 1

Para dar vuelta el intervalo necesitamos calcular las inversas.

$$v = 1$$

se queda igual.

$$\begin{aligned} v &= 2u + 1 \\ u &= \frac{v - 1}{2} \end{aligned}$$

Graficando esto se obtiene la región de la figura 2. Entonces

$$\begin{aligned} f_V(v) &= \int_{\frac{v-1}{2}}^{\infty} 2e^{-2u} du \\ &= 1 \cdot e^{-1 \cdot (v-1)} \end{aligned}$$

Luego, $V \sim \text{Shifted-Exponential}(1, 1)$

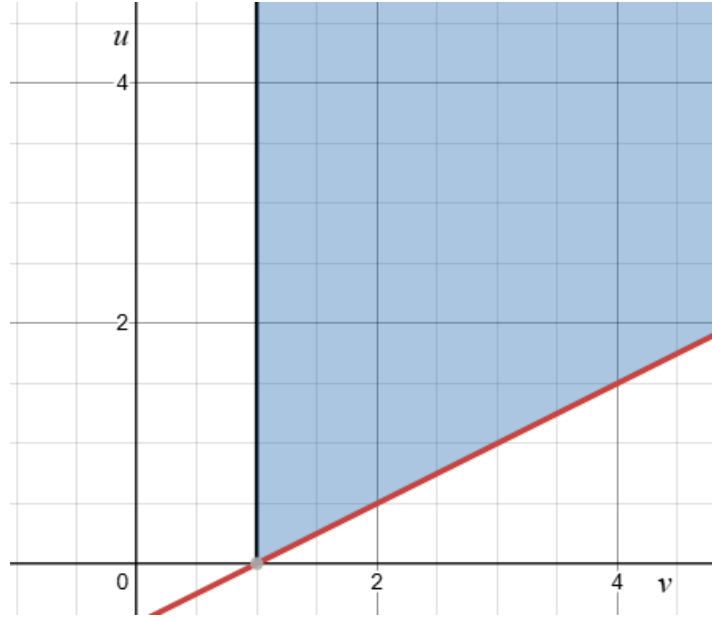


Figure 2: Recorrido conjunto 2

(c)

$$\begin{aligned}
 M_{Y_1, Y_2}(t, s) &= \mathbb{E}(e^{tY_1 + sY_2}) \\
 &= \int_0^\infty \int_0^{y_2} e^{ty_1 + sy_2} e^{-y_2} dy_1 dy_2 \\
 &= \int_0^\infty e^{-y_2(1-s)} \int_0^{y_2} e^{ty_1} dy_1 \\
 &= \int_0^\infty e^{-y_2(1-s)} \frac{1}{t} \int_0^{y_2} t e^{ty_1} dy_1 dy_2 \\
 &= \int_0^\infty e^{-y_2(1-s)} \frac{1}{t} (e^{y_2 t} - 1) dy_2 \\
 &= \frac{1}{t} \int_0^\infty e^{-y_2(1-s-t)} - e^{-y_2(1-s)} dy_2 \\
 &= \frac{1}{t} \left(\frac{1}{1-s-t} - \frac{1}{1-s} \right)
 \end{aligned}$$

Para obtener la fgm marginales solo debemos evaluar en 0 según la marginal que nos interese. Entonces

$$\begin{aligned}
 M_{Y_1}(t) &= M_{Y_1, Y_2}(t, 0) \\
 &= \frac{1}{t} \left(\frac{1}{1-0-t} - \frac{1}{1-0} \right) \\
 &= \frac{1}{t(1-t)} - \frac{1}{t} \\
 &= \frac{1 - (1-t)}{t(t-1)} \\
 &= \frac{t}{t-1}
 \end{aligned}$$

Esta corresponde a la fgm de una exponencial de parámetro 1. Luego,

$$Y_1 \sim \text{Exp}(1)$$

Para la fgm de Y_2 es análogo

$$\begin{aligned}
M_{Y_2}(s) &= M_{Y_1, Y_2}(0, s) \\
&= \frac{1}{t} \left(\frac{1}{1-s-t} - \frac{1}{1-s} \right) \Big|_{t=0} \\
&= \frac{1-s-(1-s-t)}{t(1-s-t)(1-s)} \Big|_{t=0} \\
&= \frac{t}{t(1-s-t)(1-s)} \Big|_{t=0} \\
&= \frac{1}{(1-s)^2} \\
&= \left(\frac{1}{1-s} \right)^2
\end{aligned}$$

Esta ultima es la fgm de una Gamma, en particular

$$Y_2 \sim \text{Gamma}(2, 1)$$

(d)

$$\begin{aligned}
\mathbb{E} \left(\sum_{i=1}^n \frac{U_i}{2} + 1 \right) &= \mathbb{E} \left(\sum_{i=1}^n \frac{U_i}{2} \right) + \mathbb{E} \left(\sum_{i=1}^n 1 \right) \\
&= \sum_{i=1}^n \frac{\mathbb{E}(U_i)}{2} + n \\
&= n \frac{1}{2} + n \\
&= \frac{3n}{2}
\end{aligned}$$

4. **Propuesto:** Sea $X_1 \sim N(0, 1)$ y $X_2 \sim \chi^2_{(\nu)}$ independientes. Encuentre la fdp de

$$Y = \frac{X_1}{\sqrt{X_2/\nu}}$$

5. **Propuesto:** Se dice que un vector aleatorio (X, Y) es invariante bajo rotaciones si para alguna rotación Θ , y cualquier conjunto medible $A \subset \mathbb{R}^2$ se cumple

$$P((X, Y) \in \Theta A) = P((X, Y) \in A)$$

En otras palabras si se le aplica una transformación al vector (X, Y) , entonces la conjunta es la misma que antes. Sea $X, Y \stackrel{iid}{\sim} N(0, 1)$. Muestre que si

$$\Theta = \begin{pmatrix} \cos(\theta) & \sin(\theta) \\ -\sin(\theta) & \cos(\theta) \end{pmatrix}$$

Entonces el vector (X, Y) cumple la condición mencionada anteriormente. Nota: es mas fácil de lo que parece y se pueden aplicar resultados vistos en clase.

6. **Propuesto:** Sea $X \sim \text{Exp}(1)$ independiente de $Y_1, \dots, Y_n \stackrel{iid}{\sim} \text{Exp}(\lambda/n^2)$. Encuentre la fdp de

$$Z = \sqrt{X \sum_{i=1}^n Y_i}$$

7. **Propuesto:** Sea (X, Y) un vector aleatorio con función conjunta dada por

$$f_{X,Y}(x, y) = \left(\frac{3x^2}{2} + y \right) \mathbb{I}_{\{0 < x, y < 1\}}$$

- (a) Calcule las marginales de X, Y
- (b) Calcule el vector de medias y matriz de varianza covarianza
- (c) ¿Son X, Y independientes?
- (d) Calcule $\text{Cov}(\omega X, (1 - \omega)Y)$
- (e) Calcule $\text{Var}(2X - Y + 1)$
- (f) Calcule la correlación entre X, Y
- (g) Calcule $P(X > 1/2 | Y > \sqrt{X})$
- (h) Encuentre una expresión para $P(Y > \ln(X + 1/2) + 1/2)$