

الفصل الثاني

2019-2020

قسم الاحصاء الرياضي - السنة الثالثة

مقرر

احصاء 2

د. سلطان محمد الصلخدي

مراجعة عامة

بعض أهم التوزيعات الاحتمالية

1 - توزيع برنولي :

نقول عن متغير عشوائي منفصل X أنه يتوزع وفق توزيع برنولي إذا كانت كثافته الاحتمالية معرفة بالشكل :

x	0	1
$P(X = x)$	q	p

مع العلم أن $0 < p < 1$; $p + q = 1$ أي حالة تجربة ثنائية مكررة $n = 1$ مرة، ولهذا التوزيع شكل

$$f(x) = p^x (1 - p)^{1-x}, \quad x = 0, 1 \text{ \& } 0 < p < 1$$

مبرهنة: إذا كان للمتغير X توزيع برنولي وسيطه p عندئذ فإن :

$$E(X) = p \quad ; \quad \text{Var}(X) = p(1 - p)$$

2 - التوزيع الحداني:

نقول عن متغير عشوائي منفصل X أنه يتوزع وفق التوزيع الحداني وسيطاه n و p إذا كانت كثافته الاحتمالية معرفة بالشكل التالي :

$$f(x) = \frac{n!}{x!(n-x)!} p^x (1 - p)^{n-x}, \quad x = 0, 1, 2, \dots, n ; 0 < p < 1, p + q = 1$$

ونكتب رمزا على أن X يتوزع وفق التوزيع الحداني $b(x; n, p)$.

أن التوزيع الحداني يعالج التجارب الحدانية أو التجارب الثنائية وتعرف التجارب الثنائية بأنها التجارب المكونة من n محاولة من المحاولات المستقلة وكل محاولة لها احتمالان يسمى الأول نجاح p ويسمى الثاني فشل q بحيث يبقى احتمال النجاح ثابتاً من محاولة لأخرى و يدل X على عدد مرات النجاح.

ملاحظة 1: لنفرض أن X_1, X_2, \dots, X_n عينة عشوائية لمتغير عشوائي برنولي X وسيطه p فإن توزيع

المتغير $Y = \sum_{i=1}^n X_i$ هو متغير حداني وسيطاه n و p .

ملاحظة 2: لتكن X_1, X_2, \dots, X_k عينة عشوائية لمتغير حداني وسيطاه n و p فإن توزيع المتغير

$Y = \sum_{i=1}^k X_i$ هو متغير حداني وسيطاه nk و p .

مبرهنة: إذا كان X متغير عشوائي له التوزيع الحداني وسيطاه n و p عندئذ فإن :

$$E(X) = np \quad , \quad \text{Var}(X) = np(1 - p)$$

3 - التوزيع البواسوني:

نقول عن متغير عشوائي منفصل X أنه يتوزع وفق التوزيع البواسوني وسيطه θ إذا كانت كثافته الاحتمالية معرفة بالشكل التالي:

$$f(x) = \frac{\theta^x}{x!} e^{-\theta}, \quad x = 0, 1, \dots \quad \theta = np > 0 ; \quad 0 < p < 1$$

وهذا التوزيع هو نهاية لدالة الاحتمال للتوزيع الحداني وذلك عندما تصبح n كبيرة بقدر كاف و يصبح p صغير جداً بحيث يبقى الجداء مساوياً عدداً ثابتاً.

ملاحظة 3: لتكن X_1, X_2, \dots, X_n عينة عشوائية لمتغير عشوائي بواسوني وسيطه θ فإن توزيع المتغير $Y = \sum_{i=1}^n X_i$ هو متغير بواسوني وسيطه $n\theta$.

مبرهنة: إذا كان X متغير عشوائي بواسوني وسيطه θ عندئذ فإن:

$$E(X) = \theta ; \quad \text{Var}(X) = \theta$$

4 - التوزيع الهندسي:

نقول عن متغير عشوائي منفصل X أنه يتوزع وفق التوزيع الهندسي وسيطه p إذا كانت كثافته الاحتمالية معرفة بالشكل:

$$f(x) = p(X = x) = p(1 - p)^x, \quad x = 0, 1, 2, \dots, \quad p + q = 1 ; \quad 0 < p < 1$$

أو بالشكل:

$$f(x) = p(X = x) = p(1 - p)^{x-1}, \quad x = 1, 2, 3, \dots, \quad p + q = 1 ; \quad 0 < p < 1$$

مبرهنة: إذا كان X متغير عشوائي له التوزيع الهندسي وسيطه p عندئذ يكون:

$$E(X) = \frac{q}{p} \quad \text{Var}(X) = \frac{q}{p^2}$$

وفي الحالة الثانية:

$$E(X) = \frac{1}{p} \quad \text{Var}(X) = \frac{q}{p^2}$$

5 - توزيع باسكال:

نقول عن متغير عشوائي منفصل X أنه يتوزع وفق توزيع باسكال إذا كانت كثافته الاحتمالية معطاة بالشكل

$$f(x) = p(X = x) = \binom{x-1}{k-1} p^k (1 - p)^{x-k}, \quad x = k, k + 1, k + 2, \dots$$

التالي: $6 -$ التوزيع المنتظم على الفترة $[a, b]$:

نقول عن متغير عشوائي مستمر X أنه يتوزع وفق التوزيع المنتظم على الفترة $[a, b]$ إذا كانت كثافته الاحتمالية معطاة بالشكل التالي:

$$f(x) = \frac{1}{b-a} ; a \leq x \leq b$$

مبرهنة : إذا كان X متغيراً عشوائياً له التوزيع المنتظم على الفترة $[a, b]$ عندئذ يكون:

$$E(X) = \frac{b+a}{2} ; \text{Var}(X) = \frac{(b-a)^2}{12}$$

7 - التوزيع الطبيعي:

نقول عن متغير عشوائي مستمر X أنه يتوزع وفق التوزيع الطبيعي وسيطاه μ, σ^2 إذا كانت كثافته الاحتمالية معرفة بالشكل التالي :

$$f(x) = \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}} ; x \in \mathbb{R} ; \sigma > 0 ; \mu \in \mathbb{R}$$

ويكتب هذا التوزيع بالشكل $N(\mu, \sigma^2)$.

مبرهنة : إذا كان X متغيراً عشوائياً طبيعياً فعندئذ يكون : $\text{Var}(X) = \sigma^2$; $E(X) = \mu$

ملاحظة 4 : إذا كان $\mu = 0, \sigma = 1$ فإن هذا التوزيع يؤول إلى التوزيع الطبيعي المعياري وتصبح دالة الكثافة

$$f(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{x^2}{2}} ; x \in \mathbb{R}$$

ونرمز له في هذه الحالة بالرمز $N(0,1)$ ويكون هنا التوقع والتباين معطيان كما يلي :

$$E(X) = 0 , \quad \text{Var}(X) = 1$$

ونظراً لأهمية التوزيع الطبيعي المعياري نرمز للمتغير بالرمز Z وتصبح دالة الكثافة بالشكل التالي :

$$f(z) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{z^2}{2}} ; z \in \mathbb{R}$$

ملاحظة 5 : إذا كانت المتغيرات العشوائية X_1, X_2, \dots, X_n متغيرات مستقلة وكانت توزيعاتها هي توزيعات

طبيعية $X_i \sim N(\mu_i, \sigma_i^2)$ ($i = 1, 2, \dots, n$) فإن توزيع المتغير العشوائي $Y = X_1 + X_2 + \dots + X_n$

هو التوزيع الطبيعي وسيطاه $\sum_{i=1}^n \mu_i, \sum_{i=1}^n \sigma_i^2$.

ملاحظة 6 : إذا كانت هذه المتغيرات العشوائية X_1, X_2, \dots, X_n تشكل عينة عشوائية للمتغير العشوائي X

الذي له التوزيع الطبيعي $N(\mu, \sigma^2)$ فإن توزيع المتغير العشوائي $Y = X_1 + X_2 + \dots + X_n$ هو التوزيع

الطبيعي وسيطاه $n\mu, n\sigma^2$.

ملاحظة 7 : إذا كان $\bar{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i$ هو متوسط العينة العشوائية فإن : $\bar{X} \sim N(\mu, \frac{\sigma^2}{n})$.

8 - التوزيع الأسّي :

نقول عن متغير عشوائي مستمر X أنه يتوزع وفق التوزيع الأسّي وسيطه θ إذا كانت كثافته الاحتمالية معرفة بالشكل التالي:

$$f(x) = \theta e^{-\theta x} \quad ; \quad x > 0 \quad \& \quad \theta > 0$$

مبرهنة: إذا كان X يتوزع وفق التوزيع الأسي وسيطه θ عندئذ يكون:

$$E(X) = \frac{1}{\theta} \quad , \quad \text{Var}(X) = \frac{1}{\theta^2}$$

ملاحظة 8 : هناك شكل آخر لدالة الكثافة:

نقول عن متغير عشوائي مستمر X أنه يتوزع وفق التوزيع الأسي وسيطه $\alpha = \frac{1}{\theta}$ إذا كانت كثافته الاحتمالية

$$f(x) = \frac{1}{\alpha} e^{-\frac{x}{\alpha}} \quad ; \quad x > 0 \quad \& \quad \alpha > 0$$

$$E(X) = \alpha \quad ; \quad \text{Var}(X) = \alpha^2$$

9 - توزيع غاما وسيطه α :

نقول عن متغير عشوائي مستمر X أنه يتوزع وفق توزيع غاما وسيطه α إذا كانت كثافته الاحتمالية معرفة

بالشكل التالي :

$$f(x) = \frac{1}{\Gamma(\alpha)} x^{\alpha-1} e^{-x} \quad , \quad x > 0 \quad ; \quad \alpha > 0$$

$$\Gamma(\alpha) = \int_0^{\infty} x^{\alpha-1} e^{-x} dx \quad , \quad \Gamma(\alpha) = (\alpha - 1)(\alpha - 2)\Gamma(\alpha - 2)$$

ومن أجل كون n صحيحاً موجباً و $\alpha = n$ نجد:

$$\Gamma(n) = (n - 1)! = (n - 1)(n - 2)(n - 3) \dots 3.2.1$$

وفي حالة كون $\alpha > 0$ حقيقياً موجباً وليست صحيحة فإننا نهتم بالقيمة $\Gamma\left(\frac{1}{2}\right)$ حيث يمكننا أن نثبت أن:

$$\Gamma\left(\frac{1}{2}\right) = \sqrt{\pi}$$

10 - توزيع غاما بوسيطين α, β :

نقول عن متغير عشوائي مستمر X أنه يتوزع وفق توزيع غاما وسيطاه α, β إذا كانت كثافته الاحتمالية معرفة

بالشكل :

$$f(x) = \frac{1}{\beta^\alpha \Gamma(\alpha)} x^{\alpha-1} e^{-\frac{x}{\beta}} \quad , \quad x > 0 \quad , \quad \alpha, \beta > 0$$

مبرهنة: إذا كان X متغير عشوائي يخضع لتوزيع غاما وسيطاه α, β فعندئذ يكون لدينا :

$$E(X) = \alpha\beta \quad \text{Var}(X) = \alpha\beta^2$$

ملاحظة 9: هناك شكل آخر لدالة الكثافة:

نقول عن متغير عشوائي مستمر X أنه يتوزع وفق توزيع غاما وسيطاه $\alpha, \beta = \frac{1}{\lambda}$ إذا كانت كثافته الاحتمالية

$$f(x) = \frac{\lambda^\alpha}{\Gamma(\alpha)} x^{\alpha-1} e^{-\lambda x} \quad , \quad x > 0 \quad , \quad \alpha, \beta = \frac{1}{\lambda} > 0$$

$$E(X) = \frac{\alpha}{\lambda} \quad , \quad \text{Var}(X) = \frac{\alpha}{\lambda^2}$$

وفي هذه الحالة يكون لدينا :

ملاحظة 10: إذا كان $\alpha = 1, \beta > 0$ فإن توزيع غاما والذي وسيطاه $\alpha = 1$ و β يؤزل إلى التوزيع

الآسي وسيطه $\lambda = \frac{1}{\beta}$ أي أن كثافته تصبح بالشكل التالي $G(1, \beta) = \frac{1}{\beta} e^{-\frac{x}{\beta}}$.

ومن أجل κ صحيح موجب ويفرض أن $\beta = 2, \alpha = \frac{\kappa}{2}$ ، عندها يصبح $G(\alpha, \beta) = G(\frac{\kappa}{2}, 2)$.

وأن الكثافة تصبح بالشكل: $G(\frac{\kappa}{2}, 2) = \frac{1}{(2)^{\frac{\kappa}{2}} \Gamma(\frac{\kappa}{2})} (x)^{\frac{\kappa}{2}-1} e^{-\frac{x}{2}}$

حيث أن $x > 0$ وهي كثافة توزيع كاي مربع درجة حريته κ .

ملاحظة 11: لتكن X_1, X_2, \dots, X_n عينة عشوائية لمتغير عشوائي غماوي والذي وسيطاه α, β فإن توزيع

المتغير $Y = \sum_{i=1}^n X_i$ هو توزيع غماوي وسيطاه $\beta, n\alpha$.

11 - توزيع كاي مربع $\chi^2_{(n)}$ درجة حريته n :

نقول عن متغير عشوائي مستمر X أن له توزيع كاي مربع درجة حريته n إذا كانت كثافته الاحتمالية معرفة بالشكل:

$$f(x) = \frac{1}{(2)^{\frac{n}{2}} \Gamma(\frac{n}{2})} x^{\frac{n}{2}-1} e^{-\frac{x}{2}}, \quad x \geq 0$$

مبرهنة: إذا كان X متغيراً عشوائياً يتوزع وفق توزيع كاي مربع درجة حريته n عندئذ يكون:

$$E(X) = n \quad ; \quad Var(X) = 2n$$

ملاحظة 11: إذا كانت X_1, X_2, \dots, X_n كانت متغيرات عشوائية مستقلة من النمط كاي مربع درجة حريته

الواحد فإن المتغير $Y = X_1 + X_2 + \dots + X_n$ له النمط كاي مربع درجة حريته n .

ملاحظة 12: لتكن X_1, X_2, \dots, X_n متغيرات عشوائية مستقلة تتوزع وفق توزيع كاي مربع بدرجات حرية هي

على الترتيب r_1, r_2, \dots, r_n عندئذ يتوزع المتغير العشوائي $Y = X_1 + X_2 + \dots + X_n$ وفق توزيع كاي مربع

درجة حريته $\sum_{i=1}^n r_i$.

ملاحظة 13: ليكن $X \sim N(\mu, \sigma^2)$ عندئذ يتوزع $Z = \frac{X-\mu}{\sigma}$ وفق التوزيع الطبيعي المعياري ويتوزع أيضاً Z^2

وفق توزيع كاي مربع درجة حريته الواحد.

12 - توزيع ستودنت (t) درجة حريته n :

نقول عن متغير عشوائي مستمر X أنه يتوزع وفق توزيع ستودنت درجة حريته n إذا كانت كثافته الاحتمالية

$$f(x) = \frac{\Gamma(\frac{n+1}{2})}{\sqrt{n\pi} \Gamma(\frac{n}{2})} (1 + \frac{x^2}{n})^{-\frac{n+1}{2}}, \quad -\infty < x < +\infty$$

ملاحظة 14: إذا كان X متغير عشوائي طبيعي معياري أي أن $X \sim N(0,1)$ مستقل عن متغير عشوائي آخر له توزيع كاي مربع درجة حريته n أي أن $Y \sim \chi^2(n)$ فإن توزيع المتغير العشوائي $T = \frac{X}{\sqrt{\frac{Y}{n}}}$ هو توزيع ستيودنت درجة حريته n .

13 - توزيع فيشر درجتا حريته m و n على الترتيب :

نقول عن متغير عشوائي مستمر X أنه يتوزع وفق فيشر درجتا حريته m و n على الترتيب إذا كانت كثافته الاحتمالية من الشكل :

$$f(x) = \frac{\Gamma\left(\frac{m+n}{2}\right)}{\Gamma\left(\frac{m}{2}\right)\Gamma\left(\frac{n}{2}\right)} \left(\frac{m}{n}\right)^{\frac{m}{2}} (x)^{\frac{m}{2}-1} \left(1 + \frac{m}{n}x\right)^{-\frac{m+n}{2}}, \quad x > 0$$

14 - توزيع بيتا :

نقول عن متغير عشوائي مستمر أنه يتوزع وفق توزيع بيتا وسيطاه m, n إذا كانت دالة كثافته الاحتمالية معرفة بالشكل:

$$f(x) = \beta(m, n) = \frac{\Gamma(m+n)}{\Gamma(m)\Gamma(n)} x^{m-1} (1-x)^{n-1}, \quad m, n > 0, 0 < x < 1$$

دالة بيتا : يعرف تكامل بيتا (دالة بيتا) من أجل $m > 0, n > 0$ بالعلاقة:

$$B(m, n) = \int_0^1 x^{m-1} (1-x)^{n-1} dx, \quad m > 0, n > 0$$

العلاقة بين دالة غاما ودالة بيتا:

$$B(m, n) = \frac{\Gamma(m)\Gamma(n)}{\Gamma(m+n)}, \quad m > 0, n > 0$$

ملاحظة 15: نظرية النهاية المركزية :

لتكن X_1, X_2, \dots, X_n عينة عشوائية لمتغير عشوائي له عزوم من مراتب عالية عندئذ يكون لدينا $Z = \frac{\bar{X} - \mu}{\sigma/\sqrt{n}}$

من النمط الطبيعي المعياري حيث أن : $\text{Var}(X) = \sigma^2$; $E(X) = \mu$

متباينة تشيبيشيف : ليكن X متغيراً عشوائياً توقعه μ وتباينه σ^2 فإذا كان a أي عدد موجب فإن :

$$P\{|X - \mu| \geq a\} \leq \frac{\sigma^2}{a^2}$$

قانون الأعداد الكبيرة: ليكن $f(x)$ دالة كثافة لـ X بمتوسط μ وتباين محدد σ^2 وليكن \bar{X} المتوسط الحسابي

لعينة عشوائية مأخوذة من $f(x)$ حجمها n وليكن δ, ε أي عددين موجبين عندئذ يمكن إيجاد عدد n_0 بحيث

أن: $P\{|\bar{X} - \mu| < \varepsilon\} \geq 1 - \delta$ من اجل جميع قيم $n > n_0$.

الفصل الأول

توزيعات العينة

Sample distributions

إذا كان التوزيع الاحتمالي لمتغير عشوائي X أو التوزيع المشترك لعدة متغيرات عشوائية معروفة فكيف نستطيع استخدام هذه المعرفة للوصول الى شكل التوزيع الاحتمالي لدالة ما في X أو أكثر في مجموعة من المتغيرات العشوائية .

أولاً : إيجاد دالة الكثافة لمتغير عشوائي تابع لمتغير عشوائي آخر دالة كثافته معلومة :

نفرض أن دالة الكثافة للمتغير X هي $f(x)$ معلومة وأتينا نريد معرفة دالة الكثافة للمتغير الجديد Y المعروف بالعلاقة $Y = U(X)$ سوف نعالج ثلاث حالات:

1 - الدالة $U(X)$ متزايدة باطراد :

لدينا في هذه الحالة دالة التوزيع للمتغير Y نكتب بالشكل:

$$G(y) = p(Y \leq y) = p(U(X) \leq u(x)) = p(X \leq x) = F(x)$$

وباشتقاق الطرفين بالنسبة لـ y نجد:

$$g(y) = \frac{d}{dy} G(y) = \frac{d}{dy} F(x) = \frac{d}{dx} F(x) \frac{dx}{dy} = f(x) \frac{dx}{dy}$$

حيث نعبر عن الطرف الأيمن بدلالة y . أي أن دالة الكثافة للمتغير Y تصبح بالشكل:

$$g(y) = f(x) \frac{dx}{dy} \Big|_{x=u^{-1}(y)}$$

2 - الدالة $U(X)$ متناقصة باطراد:

لدينا في هذه الحالة دالة التوزيع للمتغير Y نكتب بالشكل:

$$G(y) = p(Y \leq y) = p(U(X) \leq u(x)) = p(X \geq x) = 1 - F(x)$$

وباشتقاق الطرفين بالنسبة لـ y نجد:

$$g(y) = -\frac{d}{dy} G(y) = -\frac{d}{dy} F(x) = \frac{d}{dx} F(x) \left(-\frac{dx}{dy}\right) = f(x) \left(-\frac{dx}{dy}\right)$$

حيث نعبر عن الطرف الأيمن بدلالة y . أي أن دالة الكثافة للمتغير Y تصبح بالشكل:

$$g(y) = f(x) \left(-\frac{dx}{dy}\right) \Big|_{x=u^{-1}(y)}$$

ويمكن دمج الحالتين معاً بالعلاقة الآتية :

$$g(y) = f(x) \left| \frac{dx}{dy} \right|_{x=u^{-1}(y)}$$

مثال: ليكن لدينا متغير عشوائي X دالة كثافته الاحتمالية معرفة بالشكل التالي:

$$f(x) = \begin{cases} 2x & ; 0 \leq x \leq 1 \\ 0 & ; \text{عدا ذلك} \end{cases}$$

وليكن Y متغير عشوائي آخر معرف بالشكل: $Y = x^3 - 8$.

المطلوب أوجد دالة الكثافة للمتغير Y .

الحل :

طريقة أولى: الدالة المعطاة متزايدة وذلك لأن قيم x موجبة دوماً :

$$G(y) = P(Y \leq y) = P(X^3 - 8 \leq y) = P(X^3 \leq y + 8)$$

$$= P(X \leq \sqrt[3]{y+8}) = \int_0^{\sqrt[3]{y+8}} f(x) dx$$

$$= \int_0^{\sqrt[3]{y+8}} 2x dx = x^2 \Big|_0^{\sqrt[3]{y+8}} = (y+8)^{\frac{2}{3}}$$

ومنه نجد دالة الكثافة للمتغير Y باشتقاق دالة التوزيع مباشرة :

$$g(y) = \frac{2}{3} (y+8)^{-\frac{1}{3}}, \quad -8 \leq y \leq -7$$

طريقة ثانية: بالاعتماد على القانون مباشرة نجد أن:

$$g(y) = f(x) \left| \frac{dx}{dy} \right|_{x=u^{-1}(y)} = 2x \frac{1}{3} (y+8)^{-\frac{2}{3}} \Big|_{x=(y+8)^{\frac{1}{3}}}$$

$$= \frac{2}{3} (y+8)^{\frac{1}{3}} (y+8)^{-\frac{2}{3}} = \frac{2}{3} (y+8)^{-\frac{1}{3}}$$

أي أن:

$$g(y) = \frac{2}{3} (y+8)^{-\frac{1}{3}}, \quad -8 \leq y \leq -7$$

وهي نفس النتيجة السابقة التي حصلنا عليها .

3 - الدالة $U(X)$ ليست دالة مطردة فهي متزايدة تارة ومتناقصة تارة أخرى:

ففي هذه الحالة نقسم مجال X إلى مجالات تكون فيها الدالة $U(X)$ في كل منها وحيدة الطور أي متزايدة باطراد

ثم نطبق القاعدة السابقة في كل من هذه المجالات.

لنكن لدينا X_1, X_2, X_3 ثلاثة متغيرات عشوائية كثافتها المشتركة معلومة ، ولنفرض أن Y_1, Y_2, Y_3 ثلاثة متغيرات عشوائية أخرى معرفة بالشكل :

$$Y_1 = U_1(X_1, X_2, X_3)$$

$$Y_2 = U_2(X_1, X_2, X_3)$$

$$Y_3 = U_3(X_1, X_2, X_3)$$

المطلوب إيجاد الكثافة المشتركة للمتغيرات Y_1, Y_2, Y_3 .

الحل:

إن دالة الكثافة المشتركة لـ Y_1, Y_2, Y_3 تعطى بالعلاقة :

$$g(y_1, y_2, y_3) = f(x_1, x_2, x_3) |J|$$

حيث أن J هو معين اليعقوبي ويعطى كما يلي :

$$J = \begin{vmatrix} \frac{\partial x_1}{\partial y_1} & \frac{\partial x_1}{\partial y_2} & \frac{\partial x_1}{\partial y_3} \\ \frac{\partial x_2}{\partial y_1} & \frac{\partial x_2}{\partial y_2} & \frac{\partial x_2}{\partial y_3} \\ \frac{\partial x_3}{\partial y_1} & \frac{\partial x_3}{\partial y_2} & \frac{\partial x_3}{\partial y_3} \end{vmatrix}$$

مثال: لتكن X, Y عينة عشوائية حجمها $n = 2$ مأخوذة من مجتمع إحصائي له التوزيع الطبيعي المعياري ، وبفرض أن U, V متغيرين عشوائيين مستقلين جديدين معرفين بالعلاقتين التاليتين:

$$U = X + Y ; V = X - Y$$

المطلوب:

- 1 - أوجد دالة الكثافة الاحتمالية المشتركة لهذين المتغيرين العشوائيين U, V .
- 2 - أوجد دالة الكثافة الاحتمالية الهامشية لكل من هذين المتغيرين العشوائيين U, V .
- 3 - أثبت أن هذين المتغيرين العشوائيين U, V مستقلان عشوائياً .

الحل:

1 - بما أن X, Y متغيران عشوائيان مستقلان فإن دالة الكثافة المشتركة تعطى بالعلاقة:

$$f(x, y) = f(x)f(y) = \left(\frac{1}{\sqrt{2\pi}}\right)^2 e^{-\frac{x^2+y^2}{2}}$$

بفرض أن:

$$\left. \begin{matrix} u = x + y \\ v = x - y \end{matrix} \right\} \Rightarrow \begin{cases} x = \frac{u+v}{2} \\ y = \frac{u-v}{2} \end{cases}$$

ثم نحسب معين اليعقوبي بالشكل التالي:

$$J = \begin{vmatrix} \frac{\partial x}{\partial u} & \frac{\partial x}{\partial v} \\ \frac{\partial y}{\partial u} & \frac{\partial y}{\partial v} \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} \frac{1}{2} & \frac{1}{2} \\ \frac{1}{2} & -\frac{1}{2} \end{vmatrix} = -\frac{1}{2} \Rightarrow |J| = \frac{1}{2}$$

وبالتالي فإن دالة الكثافة الاحتمالية المشتركة لـ U, V تعطى بالشكل:

$$\begin{aligned} g(u, v) &= f(x, y)|J| = \left(\frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{x^2}{2}} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{y^2}{2}} \right) \left| -\frac{1}{2} \right| \Bigg|_{\substack{x=\frac{u+v}{2} \\ y=\frac{u-v}{2}}} \\ &= \frac{1}{4\pi} e^{-\frac{1}{4}(u^2+v^2)} = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{u^2}{4}} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{v^2}{4}} \end{aligned}$$

أي أن:

$$g(u, v) = \frac{1}{4\pi} e^{-\frac{1}{4}(u^2+v^2)} ; -\infty < u, v < \infty$$

2 - لنوجد دالة الكثافة الهامشية لكل من المتغيرين U, V :

$$\begin{aligned} g(u) &= \int_{-\infty}^{\infty} g(u, v) dv = \int_{-\infty}^{\infty} \frac{1}{4\pi} e^{-\frac{1}{4}(u^2+v^2)} dv \\ &= \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{u^2}{4}} \int_{-\infty}^{\infty} \underbrace{\frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{v^2}{4}}}_{N(0,2)} dv = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{u^2}{4}} \end{aligned}$$

أي أن:

$$g(u) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{u^2}{4}} ; -\infty < u < \infty$$

$$\begin{aligned} g(v) &= \int_{-\infty}^{\infty} g(u, v) du = \int_{-\infty}^{\infty} \frac{1}{4\pi} e^{-\frac{1}{4}(u^2+v^2)} du \\ &= \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{v^2}{4}} \int_{-\infty}^{\infty} \underbrace{\frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{u^2}{4}}}_{N(0,2)} du = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{v^2}{4}} \end{aligned}$$

أي أن:

$$g(v) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{v^2}{4}} ; -\infty < v < \infty$$

3 - نلاحظ أن:

$$\begin{aligned} g(u, v) &= \frac{1}{4\pi} e^{-\frac{1}{4}(u^2+v^2)} \\ &= \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{u^2}{4}} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{v^2}{4}} = g(u)g(v) \end{aligned}$$

وبالتالي فإن هذين المتغيرين مستقلين وتوزيع كل منهما هو التوزيع الطبيعي وسيطاه $\mu = 0$, $\sigma^2 = 2$ أي أن توزيع كل منهما هو التوزيع الطبيعي $N(0,2)$.

مثال: ليكن X متغير عشوائي له التوزيع الطبيعي المعياري وليكن Z متغيراً عشوائياً آخراً له توزيع كاي مربع درجة حريته n وبفرض أن X, Z مستقلان, وأن T, Y متغيرين عشوائيين معرفين بالعلاقتين التاليتين:

$$T = \frac{X}{\sqrt{\frac{Z}{n}}}, \quad Y = Z$$

المطلوب:

1- أوجد دالة الكثافة الاحتمالية المشتركة للمتغيرين العشوائيين T, Y .

2- أوجد دالة الكثافة الاحتمالية للمتغير T .

الحل:

1- بما أن: $Z \sim \chi^2(n)$; $X \sim N(0,1)$ وأن X, Z مستقلان, فإن:

$$f(x, z) = f(x)f(z) = \left[\frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{x^2}{2}} \right] \left[\frac{1}{(2)^{\frac{n}{2}} \Gamma\left(\frac{n}{2}\right)} (z)^{\frac{n}{2}-1} e^{-\frac{z}{2}} \right]$$

نفرض أن:

$$\left. \begin{array}{l} t = \frac{x}{\sqrt{\frac{z}{n}}} \\ y = z \end{array} \right\} \Rightarrow \left\{ \begin{array}{l} x = t \sqrt{\frac{y}{n}} \\ z = y \end{array} \right.$$

ثم نحسب معين اليعقوبي بالشكل التالي:

$$J = \begin{vmatrix} \frac{\partial x}{\partial t} & \frac{\partial x}{\partial y} \\ \frac{\partial z}{\partial t} & \frac{\partial z}{\partial y} \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} \sqrt{\frac{y}{n}} & \frac{t}{\sqrt{n}} \\ 0 & 1 \end{vmatrix} = \sqrt{\frac{y}{n}}$$

وبالتالي فإن دالة الكثافة الاحتمالية المشتركة لـ T, Y تعطى بالشكل:

$$\begin{aligned} g(t, y) &= f(x, z) |J| \Big|_{\substack{x=t\sqrt{\frac{y}{n}} \\ z=y}} \\ &= \left[\frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{x^2}{2}} \right] \left[\frac{1}{(2)^{\frac{n}{2}} \Gamma\left(\frac{n}{2}\right)} (z)^{\frac{n}{2}-1} e^{-\frac{z}{2}} \right] \sqrt{\frac{y}{n}} \Big|_{\substack{x=t\sqrt{\frac{y}{n}} \\ z=y}} \\ &= \frac{1}{\sqrt{2\pi} (2)^{\frac{n}{2}} \Gamma\left(\frac{n}{2}\right)} (y)^{\frac{n}{2}-1} e^{-\frac{t^2 y}{2n}} e^{-\frac{y}{2}} \sqrt{\frac{y}{n}} \end{aligned}$$

إذا أصبح لدينا:

$$g(t, y) = \frac{1}{\sqrt{n\pi} (2)^{\frac{n+1}{2}} \Gamma(\frac{n}{2})} e^{-\frac{y}{2}(1+\frac{t^2}{n})} y^{\frac{n-1}{2}} ; y > 0 ; t \in R$$

2 - وبالتالي فإن دالة الكثافة الهامشية لـ T تعطى بالشكل:

$$f(t) = \int_0^\infty g(t, y) dy = \int_0^\infty \frac{1}{\sqrt{n\pi} (2)^{\frac{n+1}{2}} \Gamma(\frac{n}{2})} e^{-\frac{y}{2}(1+\frac{t^2}{n})} y^{\frac{n-1}{2}} dy$$

نجري تغيير في المتحول بالشكل:

$$z = \frac{y}{2} \left(1 + \frac{t^2}{n}\right) \Rightarrow y = \frac{2z}{(1+\frac{t^2}{n})} \Rightarrow dy = \frac{2dz}{(1+\frac{t^2}{n})}$$

ومنه نجد :

$$f(t) = a \int_0^\infty e^{-z} \left(\frac{2z}{1+\frac{t^2}{n}}\right)^{\frac{n-1}{2}} \frac{2dz}{(1+\frac{t^2}{n})} = \frac{a 2^{\frac{n+1}{2}}}{(1+\frac{t^2}{n})^{\frac{n+1}{2}}} \int_0^\infty z^{\frac{n-1}{2}} e^{-z} dz$$

$$a = \frac{1}{\sqrt{n\pi} (2)^{\frac{n+1}{2}} \Gamma(\frac{n}{2})} \quad \text{علما أن:}$$

وبالتالي يمكن أن نكتب:

$$f(t) = \frac{2^{\frac{n+1}{2}}}{\sqrt{n\pi} (2)^{\frac{n+1}{2}} \Gamma(\frac{n}{2}) (1+\frac{t^2}{n})^{\frac{n+1}{2}}} \int_0^\infty z^{\frac{n-1}{2}} e^{-z} dz$$

$$\Gamma(\vartheta) = \int_0^\infty x^{\vartheta-1} e^{-x} dx \Rightarrow \frac{n-1}{2} = \vartheta - 1 \Rightarrow \vartheta = \frac{n+1}{2} \quad \text{ومن دالة غاما نجد:}$$

$$\int_0^\infty z^{\frac{n-1}{2}} e^{-z} dz = \Gamma\left(\frac{n+1}{2}\right) \quad \text{أي أن:}$$

نعوض مباشرة فنجد أن :

$$f(t) = \frac{\Gamma(\frac{n+1}{2})}{\sqrt{n\pi} \Gamma(\frac{n}{2}) (1+\frac{t^2}{n})^{\frac{n+1}{2}}} = \frac{\Gamma(\frac{n+1}{2})}{\sqrt{n\pi} \Gamma(\frac{n}{2})} \left(1 + \frac{t^2}{n}\right)^{-\frac{n+1}{2}}$$

وهي دالة الكثافة الاحتمالية لتوزيع ستيودنت درجة حريته n .

ويمكن صياغة المبرهنة بشكل آخر : إذا كان لدينا $Y \sim \chi^2(n)$, $X \sim N(0,1)$, وحيث أن X, Y مستقلان فهذا

يؤدي إلى أن $T = \frac{X}{\sqrt{\frac{Y}{n}}}$ له توزيع ستيودنت درجة حريته n .

مثال: ليكن U, V متغيرين عشوائيين مستقلين لكل منهما توزيع كاي مربع درجة حريتهما على الترتيب r_1, r_2

وبفرض أن F, Z متغيرين عشوائيين معرفين بالعلاقتين التاليتين:

$$F = \frac{U/r_1}{V/r_2} , Z = V$$

المطلوب:

1 - أوجد دالة الكثافة الاحتمالية المشتركة للمتغيرين العشوائيين F, Z .

2 - أوجد دالة الكثافة الاحتمالية للمتغير F ثم بين نوعه.

الحل:

1 - لدينا

$$U \sim \chi^2(r_1) \Rightarrow f(u) = \frac{1}{2^{\frac{r_1}{2}} \Gamma(\frac{r_1}{2})} u^{\frac{r_1}{2}-1} e^{-\frac{u}{2}}$$

$$V \sim \chi^2(r_2) \Rightarrow f(v) = \frac{1}{2^{\frac{r_2}{2}} \Gamma(\frac{r_2}{2})} v^{\frac{r_2}{2}-1} e^{-\frac{v}{2}}$$

وبما أن U, V متغيرين عشوائيين مستقلين، فإن:

$$f(u, v) = \frac{1}{(2)^{\frac{r_1+r_2}{2}} \Gamma(\frac{r_1}{2}) \Gamma(\frac{r_2}{2})} u^{\frac{r_1}{2}-1} v^{\frac{r_2}{2}-1} e^{-\frac{u+v}{2}}$$

نفرض أن:

$$\left. \begin{aligned} f &= \frac{u/r_1}{v/r_2} \\ z &= v \end{aligned} \right\} \Rightarrow \begin{aligned} u &= \frac{r_1}{r_2} f z \\ v &= z \end{aligned}$$

ثم نحسب معين اليعقوبي بالشكل التالي:

$$J = \frac{\partial(u, v)}{\partial(f, z)} = \begin{vmatrix} \frac{\partial u}{\partial f} & \frac{\partial u}{\partial z} \\ \frac{\partial v}{\partial f} & \frac{\partial v}{\partial z} \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} \frac{r_1}{r_2} z & \frac{r_1}{r_2} f \\ 0 & 1 \end{vmatrix} = \frac{r_1}{r_2} z$$

وبالتالي فإن دالة الكثافة الاحتمالية المشتركة تعطى بالشكل:

$$\begin{aligned} g(f, z) &= f(u, v) |J| \\ &= \frac{1}{(2)^{\frac{r_1+r_2}{2}} \Gamma(\frac{r_1}{2}) \Gamma(\frac{r_2}{2})} u^{\frac{r_1}{2}-1} v^{\frac{r_2}{2}-1} e^{-\frac{u+v}{2}} \left| \frac{r_1}{r_2} z \right| \Bigg|_{\substack{u = \frac{r_1}{r_2} f z \\ v = z}} \\ &= \frac{1}{(2)^{\frac{r_1+r_2}{2}} \Gamma(\frac{r_1}{2}) \Gamma(\frac{r_2}{2})} \left(\frac{r_1}{r_2} f \cdot z \right)^{\frac{r_1}{2}-1} z^{\frac{r_2}{2}-1} e^{-\frac{z}{2} \left(\frac{r_1}{r_2} f + 1 \right)} \frac{r_1}{r_2} z \\ &= \frac{\left(\frac{r_1}{r_2} \right)^{\frac{r_1}{2}} f^{\frac{r_1}{2}-1}}{(2)^{\frac{r_1+r_2}{2}} \Gamma(\frac{r_1}{2}) \Gamma(\frac{r_2}{2})} z^{\frac{r_1+r_2}{2}-1} e^{-\frac{z}{2} \left(\frac{r_1}{r_2} f + 1 \right)}, \quad 0 < f, z < \infty \end{aligned}$$

2 - لنوجد الآن دالة الكثافة الهامشية لـ f بالشكل:

$$g(f) = \int_{-\infty}^{\infty} g(f, z) dz$$

$$= \int_0^{\infty} \frac{\left(\frac{r_1}{r_2}\right)^{\frac{r_1}{2}} f^{\frac{r_1}{2}-1}}{(2)^{\frac{r_1+r_2}{2}} \Gamma\left(\frac{r_1}{2}\right) \Gamma\left(\frac{r_2}{2}\right)} z^{\frac{r_1+r_2}{2}-1} e^{-\frac{1}{2}\left(\frac{r_1}{r_2}f+1\right)z} dz$$

لإجراء التكامل نفرض أن:

$$y = \frac{1}{2}\left(\frac{r_1}{r_2}f+1\right)z \Rightarrow z = \frac{2y}{\frac{r_1}{r_2}f+1} \Rightarrow dz = \frac{2dy}{\frac{r_1}{r_2}f+1}$$

$$g(f) = \int_0^{\infty} \left(\frac{\left(\frac{r_1}{r_2}\right)^{\frac{r_1}{2}} f^{\frac{r_1}{2}-1} \left(\frac{2y}{\frac{r_1}{r_2}f+1}\right)^{\frac{r_1+r_2}{2}-1}}{(2)^{\frac{r_1+r_2}{2}} \Gamma\left(\frac{r_1}{2}\right) \Gamma\left(\frac{r_2}{2}\right)} e^{-y} \frac{2}{\frac{r_1}{r_2}f+1} \right) dy$$

$$= \left(\frac{\left(\frac{r_1}{r_2}\right)^{\frac{r_1}{2}} f^{\frac{r_1}{2}-1} \left(1+\frac{r_1}{r_2}f\right)^{-\frac{r_1+r_2}{2}}}{\Gamma\left(\frac{r_1}{2}\right) \Gamma\left(\frac{r_2}{2}\right)} \right) \underbrace{\int_0^{\infty} (y)^{\frac{r_1+r_2}{2}-1} e^{-y} dy}_{\Gamma\left(\frac{r_1+r_2}{2}\right)}$$

$$= \left(\frac{\left(\frac{r_1}{r_2}\right)^{\frac{r_1}{2}} f^{\frac{r_1}{2}-1} \left(1+\frac{r_1}{r_2}f\right)^{-\frac{r_1+r_2}{2}}}{\Gamma\left(\frac{r_1}{2}\right) \Gamma\left(\frac{r_2}{2}\right)} \right) \Gamma\left(\frac{r_1+r_2}{2}\right) , 0 < f < \infty$$

أي أن:

$$g(f) = \frac{\Gamma\left(\frac{r_1+r_2}{2}\right) \left(\frac{r_1}{r_2}\right)^{\frac{r_1}{2}} f^{\frac{r_1}{2}-1} \left(1+\frac{r_1}{r_2}f\right)^{-\frac{r_1+r_2}{2}}}{\Gamma\left(\frac{r_1}{2}\right) \Gamma\left(\frac{r_2}{2}\right)} , 0 < f < \infty$$

وهي دالة احتمالية لتوزيع فيشر.

مثال: لتكن X, Y عينة عشوائية حجمها $n = 2$ مأخوذة من مجتمع إحصائي دالة كثافته معرفة بالشكل:

$$f(x) = e^{-x} ; x \geq 0$$

وبفرض أن U, V متغيران عشوائيان معرفان بالشكل:

$$U = X + Y , V = \frac{X}{Y}$$

المطلوب:

- 1 - أوجد دالة الكثافة الاحتمالية المشتركة لهذين المتغيرين العشوائيين U, V .
- 2 - أوجد دالة الكثافة الاحتمالية الهامشية لكل من هذين المتغيرين العشوائيين U, V .
- 3 - أثبت أن هذين المتغيرين العشوائيين U, V مستقلان عشوائياً.

الحل:

1 - بما أن X, Y متغيرين عشوائيين مستقلين, فإن :

$$f(x, y) = f(x)f(y) = e^{-(x+y)}$$

بفرض أن:

$$\left. \begin{array}{l} u = x + y \\ v = \frac{x}{y} \end{array} \right\} \Rightarrow \left\{ \begin{array}{l} x = \frac{uv}{v+1} \\ y = \frac{u}{v+1} \end{array} \right.$$

ثم نحسب معين اليعقوبي بالشكل التالي:

$$J = \begin{vmatrix} \frac{\partial x}{\partial u} & \frac{\partial x}{\partial v} \\ \frac{\partial y}{\partial u} & \frac{\partial y}{\partial v} \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} \frac{v}{v+1} & \frac{u}{(v+1)^2} \\ \frac{1}{v+1} & -\frac{u}{(v+1)^2} \end{vmatrix} = -\frac{u}{(v+1)^2} \Rightarrow |J| = \frac{u}{(v+1)^2}$$

وبالتالي فإن دالة الكثافة الاحتمالية المشتركة لـ U, V تعطى بالشكل:

$$\begin{aligned} g(u, v) &= f(x, y)|J| = e^{-(x+y)} \left| -\frac{u}{(v+1)^2} \right| \Bigg|_{\substack{x=\frac{uv}{v+1} \\ y=\frac{u}{v+1}}} \\ &= e^{-u} \frac{u}{(v+1)^2} = \frac{ue^{-u}}{(v+1)^2} \end{aligned}$$

أي أن :

$$g(u, v) = \frac{ue^{-u}}{(v+1)^2} ; u, v > 0$$

2 - لنوجد دالة الكثافة الهامشية لكل من المتغيرين U, V :

$$\begin{aligned} g(u) &= \int_{-\infty}^{\infty} g(u, v) dv = \int_0^{\infty} \frac{ue^{-u}}{(v+1)^2} dv \\ &= ue^{-u} \int_0^{\infty} \frac{dv}{(v+1)^2} = ue^{-u} \end{aligned}$$

أي أن :

$$g(u) = ue^{-u} ; u > 0$$

$$\begin{aligned} g(v) &= \int_{-\infty}^{\infty} g(u, v) du = \int_0^{\infty} \frac{ue^{-u}}{(v+1)^2} du \\ &= \frac{1}{(v+1)^2} \int_0^{\infty} ue^{-u} du = \frac{1}{(v+1)^2} \end{aligned}$$

أي أن :

$$g(v) = \frac{1}{(v+1)^2} ; v > 0$$

3 - نلاحظ أن:

$$g(u, v) = \frac{ue^{-u}}{(v+1)^2} = (ue^{-u}) \left(\frac{1}{(v+1)^2} \right) = g(u)g(v)$$

وبالتالي فإن هذين المتغيرين مستقلين .

مثال: لتكن X, Y, Z ثلاثة متغيرات عشوائية دالة كثافتهما الاحتمالية المشتركة معرفة بالشكل:

$$f(x, y, z) = \frac{6}{(1+x+y+z)^4}, \quad x > 0, y > 0, z > 0$$

وبفرض أن U, V, W ثلاثة متغيرات عشوائية أخرى معرفة بالشكل:

$$U = X + Y + Z, \quad V = Y + Z, \quad W = Z$$

المطلوب:

1 - أوجد دالة الكثافة الاحتمالية المشتركة لهذه المتغيرات العشوائية أن U, V, W .

2 - أوجد دالة الكثافة الاحتمالية الهامشية للمتغير $U = X + Y + Z$.

الحل:

1 - نفرض أن:

$$\left. \begin{array}{l} u = x + y + z \\ v = y + z \\ w = z \end{array} \right\} \Rightarrow \begin{cases} x = u - v \\ y = v - w \\ z = w \end{cases}$$

ثم نحسب معين اليعقوبي بالشكل التالي:

$$J = \begin{vmatrix} \frac{\partial x}{\partial u} & \frac{\partial x}{\partial v} & \frac{\partial x}{\partial w} \\ \frac{\partial y}{\partial u} & \frac{\partial y}{\partial v} & \frac{\partial y}{\partial w} \\ \frac{\partial z}{\partial u} & \frac{\partial z}{\partial v} & \frac{\partial z}{\partial w} \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} 1 & -1 & 0 \\ 0 & 1 & -1 \\ 0 & 0 & 1 \end{vmatrix} = 1$$

وبالتالي فإن دالة الكثافة الاحتمالية المشتركة تعطى بالشكل:

$$f(u, v, w) = f(x, y, z) |J| \Big|_{\substack{x=u-v \\ y=v-w \\ z=w}} = \frac{6}{(1+u)^4}$$

أي أن دالة الكثافة الاحتمالية المشتركة لـ U, V, W تصبح بالشكل:

$$f(u, v, w) = \frac{6}{(1+u)^4}; \quad 0 < w < v < u < \infty$$

2 - لنوجد الآن دالة الكثافة الهامشية $f(u)$ بالشكل:

$$f(u) = \int_0^u \int_0^v \frac{6}{(1+u)^4} dw dv = \frac{3u^2}{(1+u)^4}, \quad u \geq 0$$

مثال: لتكن X_1, X_2, X_3 عينة عشوائية حجمها $n = 3$ مأخوذة من مجتمع إحصائي دالة كثافته معرفة بالشكل:

$$f_X(x) = e^{-x} \quad ; x > 0$$

وبفرض أن Y_1, Y_2, Y_3 ثلاثة متغيرات عشوائية معرفة بالشكل:

$$Y_1 = \frac{X_1}{X_1+X_2}, Y_2 = \frac{X_1+X_2}{X_1+X_2+X_3}, Y_3 = X_1 + X_2 + X_3$$

المطلوب:

- 1 - أوجد دالة الكثافة الاحتمالية المشتركة لهذه المتغيرات العشوائية Y_1, Y_2, Y_3 .
- 2 - أوجد دالة الكثافة الاحتمالية الهامشية لكل من هذه المتغيرات العشوائية Y_1, Y_2, Y_3 .
- 3 - أثبت أن هذه المتغيرات العشوائية Y_1, Y_2, Y_3 مستقلة عشوائياً.

الحل:

بما أن المتغيرات العشوائية X_1, X_2, X_3 مستقلة عشوائياً فإن دالة الكثافة المشتركة تعطى بالشكل:

من الاستقلال

$$\begin{aligned} f_{X_1, X_2, X_3}(x_1, x_2, x_3) &\cong f_{X_1}(x_1) f_{X_2}(x_2) f_{X_3}(x_3) \\ &= e^{-x_1} e^{-x_2} e^{-x_3} = e^{-\sum_{i=1}^3 x_i} \end{aligned}$$

وبفرض أن :

$$\left. \begin{aligned} y_1 &= \frac{x_1}{x_1+x_2} \\ y_2 &= \frac{x_1+x_2}{x_1+x_2+x_3} \\ y_3 &= x_1 + x_2 + x_3 \end{aligned} \right\} \Rightarrow \begin{cases} x_1 = y_1 y_2 y_3 \\ x_2 = (1 - y_1) y_2 y_3 \\ x_3 = (1 - y_2) y_3 \end{cases}$$

لنوجد الآن محدد اليعقوبي:

$$J = \begin{vmatrix} \frac{\partial x_1}{\partial y_1} & \frac{\partial x_1}{\partial y_2} & \frac{\partial x_1}{\partial y_3} \\ \frac{\partial x_2}{\partial y_1} & \frac{\partial x_2}{\partial y_2} & \frac{\partial x_2}{\partial y_3} \\ \frac{\partial x_3}{\partial y_1} & \frac{\partial x_3}{\partial y_2} & \frac{\partial x_3}{\partial y_3} \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} y_2 y_3 & y_1 y_3 & y_1 y_2 \\ -y_2 y_3 & (1 - y_1) y_3 & (1 - y_1) y_2 \\ 0 & -y_3 & (1 - y_2) \end{vmatrix}$$

$$\begin{aligned} &= y_2 y_3 (1 - y_1) y_3 (1 - y_2) + y_1 y_2 (-y_2 y_3) (-y_3) + y_2 y_3 (1 - y_1) y_2 y_3 + \\ &+ (y_1 y_3) (y_2 y_3) (1 - y_2) = y_2 y_3^2 - y_1 y_2 y_3^2 - y_2^2 y_3^2 + y_1 y_2^2 y_3^2 + y_1 y_2^2 y_3^2 + \\ &y_2^2 y_3^2 - y_1 y_2^2 y_3^2 + y_1 y_2 y_3^2 - y_1 y_2^2 y_3^2 = y_2 y_3^2 \end{aligned}$$

وبالتالي فإن دالة الكثافة المشتركة للمتغيرات العشوائية Y_1, Y_2, Y_3 تعطى بالشكل:

$$g_{Y_1, Y_2, Y_3}(y_1, y_2, y_3) = f_{X_1, X_2, X_3}(x_1, x_2, x_3) \Big|_{\substack{x_1 = y_1 y_2 y_3 \\ x_2 = (1 - y_1) y_2 y_3 \\ x_3 = (1 - y_2) y_3}}$$

بالتعويض في العلاقة السابقة نجد:

$$g_{Y_1, Y_2, Y_3}(y_1, y_2, y_3) = e^{-y_3} y_2 y_3^2 = y_2 y_3^2 e^{-y_3} = 1 \times 2y_2 \times \frac{1}{2} y_3^2 e^{-y_3} \quad ; \begin{cases} y_3 \geq 0 \\ 0 \leq y_2 \leq 1 \\ 0 \leq y_1 \leq 1 \end{cases}$$

$$= [(1)] \left[\frac{\Gamma(2+1)}{\Gamma(2)\Gamma(1)} y_2^{2-1} (1-y_2)^{1-1} \right] \left[\frac{1^3}{\Gamma(3)} y_3^{3-1} e^{-y_3} \right]$$

$$= \underbrace{g_{Y_1}(y_1)}_{[0,1] \text{ منتظم}} \underbrace{g_{Y_2}(y_2)}_{m=2, n=1 \text{ بسيط}} \underbrace{g_{Y_3}(y_3)}_{\lambda=3, \alpha=1 \text{ بسيط}} \quad ; \quad 0 \leq y_1, y_2 \leq 1, y_3 \geq 0$$

عقاري وسبطا. $\lambda=3, \alpha=1$ بتاري وسبطا. $m=2, n=1$ منتظم على $[0,1]$

Y_1, Y_2, Y_3 مستقلة عشوائياً. \Leftarrow

أو يمكننا اثبات الاستقلال العشوائي بالشكل التقليدي التالي:

$$g_{Y_1}(y_1) = \int_0^1 \left(\int_0^\infty y_2 y_3^2 e^{-y_3} dy_3 \right) dy_2 = \int_0^1 y_2 \Gamma(3) dy_2 = \int_0^1 2y_2 dy_2 = 1, \quad 0 \leq y_1 \leq 1$$

$$g_{Y_2}(y_2) = \int_0^1 \left(\int_0^\infty y_2 y_3^2 e^{-y_3} dy_3 \right) dy_1 = \int_0^{y_2} 2y_2 dy_1 = 2y_2, \quad 0 \leq y_2 \leq 1$$

$$g_{Y_3}(y_3) = \int_0^1 \left(\int_0^1 y_2 y_3^2 e^{-y_3} dy_2 \right) dy_1 = y_3^2 e^{-y_3} \int_0^1 \left(\int_0^1 y_2 dy_2 \right) dy_1$$

$$= e^{-y_3} y_3^2 \int_0^1 \frac{1}{2} dy_1 = \frac{1}{2} y_3^2 e^{-y_3}, \quad y_3 \geq 0$$

نلاحظ أن:

$$g_{Y_1}(y_1) g_{Y_2}(y_2) g_{Y_3}(y_3) = 1 \times 2y_2 \times \frac{1}{2} y_3^2 e^{-y_3} = y_2 y_3^2 e^{-y_3}$$

$$= g_{Y_1, Y_2, Y_3}(y_1, y_2, y_3)$$

وبالتالي فإن المتغيرات العشوائية Y_1, Y_2, Y_3 مستقلة عشوائياً.

مثال: لتكن X_1, X_2, X_3 عينة عشوائية حجمها $n = 3$ مأخوذة من مجتمع إحصائي دالة كثافته معرفة بالشكل:

$$f_X(x) = e^{-x} \quad ; x > 0$$

وبفرض أن Y_1, Y_2, Y_3 ثلاثة متغيرات عشوائية معرفة بالشكل:

$$Y_1 = \frac{X_1}{X_1 + X_2 + X_3}, \quad Y_2 = \frac{X_1 + X_2}{X_1 + X_2 + X_3}, \quad Y_3 = X_1 + X_2 + X_3$$

المطلوب:

- 1 - أوجد دالة الكثافة الاحتمالية المشتركة لهذه المتغيرات العشوائية Y_1, Y_2, Y_3 .
- 2 - أوجد دالة الكثافة الاحتمالية الهامشية لكل من هذه المتغيرات العشوائية Y_1, Y_2, Y_3 .
- 3 - أثبت فيما إذا كانت هذه المتغيرات العشوائية Y_1, Y_2, Y_3 مستقلة عشوائياً أم لا.

الحل:

بما أن المتغيرات العشوائية X_1, X_2, X_3 مستقلة عشوائياً فإن دالة الكثافة المشتركة تعطى بالشكل:

من الاستقلال

$$f_{X_1, X_2, X_3}(x_1, x_2, x_3) \equiv f_{X_1}(x_1) \cdot f_{X_2}(x_2) \cdot f_{X_3}(x_3)$$

$$= e^{-x_1} e^{-x_2} e^{-x_3} = e^{-\sum_{i=1}^3 x_i}$$

وبفرض أن :

$$\left. \begin{aligned} y_1 &= \frac{x_1}{x_1+x_2+x_3} \\ y_2 &= \frac{x_1+x_2}{x_1+x_2+x_3} \\ y_3 &= x_1+x_2+x_3 \end{aligned} \right\} \Rightarrow \begin{cases} x_1 = y_1 y_3 \\ x_2 = (y_2 - y_1) y_3 \\ x_3 = (1 - y_2) y_3 \end{cases}$$

لنوجد الآن محدد اليعقوبي:

$$J = \begin{vmatrix} \frac{\partial x_1}{\partial y_1} & \frac{\partial x_1}{\partial y_2} & \frac{\partial x_1}{\partial y_3} \\ \frac{\partial x_2}{\partial y_1} & \frac{\partial x_2}{\partial y_2} & \frac{\partial x_2}{\partial y_3} \\ \frac{\partial x_3}{\partial y_1} & \frac{\partial x_3}{\partial y_2} & \frac{\partial x_3}{\partial y_3} \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} y_3 & 0 & y_1 \\ -y_3 & y_3 & (y_2 - y_1) \\ 0 & -y_3 & (1 - y_2) \end{vmatrix}$$

مركز المعلومات الجامعية

مخبريات - قريظنة

٠٩١١٨٢٩٧٩٧٠٠٩٦٦١٨٢٩٧٠

$$= y_3 [y_3(y_2 - y_1) + y_1 y_3] + (1 - y_2) y_3^2 = y_2 y_3^2 - y_1 y_3^2 + y_1 y_3^2 + y_3^2 - y_2^2 y_3^2 = y_3^2$$

وبالتالي فإن دالة الكثافة المشتركة للمتغيرات العشوائية Y_1, Y_2, Y_3 تعطى بالشكل:

$$g_{Y_1, Y_2, Y_3}(y_1, y_2, y_3) = f_{X_1, X_2, X_3}(x_1, x_2, x_3) \Big|_{\substack{x_1 = y_1 y_3 \\ x_2 = (y_2 - y_1) y_3 \\ x_3 = (1 - y_2) y_3}}$$

بالتعويض في العلاقة السابقة نجد دالة الكثافة المشتركة:

$$g_{Y_1, Y_2, Y_3}(y_1, y_2, y_3) = y_3^2 e^{-y_3} ; 0 \leq y_1 \leq y_2 \leq 1, y_3 \geq 0$$

لنوجد دوال الكثافات الهامشية بالشكل:

$$g_{Y_1}(y_1) = \int_0^1 \left(\int_0^\infty y_3^2 e^{-y_3} dy_3 \right) dy_2 = \int_0^1 \Gamma(3) dy_2 = \int_0^1 2 dy_2 = 2, 0 \leq y_1 \leq \frac{1}{2}$$

$$g_{Y_2}(y_2) = \int_0^{y_2} \left(\int_0^\infty y_3^2 e^{-y_3} dy_3 \right) dy_1 = \int_0^{y_2} \Gamma(3) dy_1 = \int_0^{y_2} 2 dy_1 = 2y_2, 0 \leq y_2 \leq 1$$

$$g_{Y_3}(y_3) = \int_0^{\frac{1}{2}} \left(\int_0^1 y_3^2 e^{-y_3} dy_2 \right) dy_1 = y_3^2 e^{-y_3} \int_0^{\frac{1}{2}} dy_2 = y_3^2 e^{-y_3} \int_0^{\frac{1}{2}} dy_1$$

$$= y_3^2 e^{-y_3} \int_0^{\frac{1}{2}} dy_1 = \frac{1}{2} y_3^2 e^{-y_3}, y_3 \geq 0$$

نلاحظ أن:

$$g_{Y_1}(y_1) g_{Y_2}(y_2) g_{Y_3}(y_3) = 2 \times 2y_2 \times \frac{1}{2} y_3^2 e^{-y_3} = 2y_2 y_3^2 e^{-y_3}$$

$$\neq e^{-y_3} y_3^2 = g_{Y_1, Y_2, Y_3}(y_1, y_2, y_3)$$

وبالتالي فإن المتغيرات العشوائية Y_1, Y_2, Y_3 غير مستقلة عشوائياً.

مثال: ليكن متغيرين عشوائيين غماويين مستقلين , وسيطاهما α, β على الترتيب , دالة كثافتهما

الاحتمالية المشتركة معرفة بالشكل التالي:

$$f(x_1, x_2) = \frac{1}{\Gamma(\alpha)\Gamma(\beta)} x_1^{\alpha-1} x_2^{\beta-1} e^{-x_1-x_2} ; 0 < x_1, x_2 < \infty \alpha, \beta > 0$$

وبفرض أن Y_1, Y_2 متغيرين عشوائيين معرفين بالشكل:

$$Y_1 = X_1 + X_2 \quad , \quad Y_2 = \frac{X_1}{X_1 + X_2}$$

المطلوب:

1 - أوجد دالة الكثافة الاحتمالية المشتركة للمتغيرين العشوائيين Y_1, Y_2 .

2 - أوجد دالة الكثافة الاحتمالية الهامشية لكل من المتغيرين العشوائيين Y_1, Y_2 .

الحل:

1 - لدينا من الفرض أن:

$$\left. \begin{array}{l} y_1 = x_1 + x_2 \\ y_2 = \frac{x_1}{x_1 + x_2} \end{array} \right\} \Rightarrow \begin{cases} x_1 = y_1 y_2 \\ x_2 = y_1 (1 - y_2) \end{cases}$$

لنوجد الآن معين اليعقوبي J :

$$J = \begin{vmatrix} \frac{\partial x_1}{\partial y_1} & \frac{\partial x_1}{\partial y_2} \\ \frac{\partial x_2}{\partial y_1} & \frac{\partial x_2}{\partial y_2} \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} y_2 & y_1 \\ 1 - y_2 & -y_1 \end{vmatrix} = -y_1 \Rightarrow |J| = |-y_1| = y_1$$

بالتعويض نجد أن:

$$\begin{aligned} g(y_1, y_2) &= f(x_1, x_2) |J| \\ &= \frac{1}{\Gamma(\alpha)\Gamma(\beta)} (y_1 y_2)^{\alpha-1} (y_1 - y_1 y_2)^{\beta-1} e^{-y_1} y_1 \\ &= \frac{1}{\Gamma(\alpha)\Gamma(\beta)} (y_1)^{\alpha+\beta-1} e^{-y_1} (y_2)^{\alpha-1} (1 - y_2)^{\beta-1} \end{aligned}$$

وبالتالي فإن دالة الكثافة المشتركة للمتغيرين العشوائيين Y_1, Y_2 تعطى بالشكل:

$$g(y_1, y_2) = \frac{y_1^{\alpha+\beta-1}}{\Gamma(\alpha)\Gamma(\beta)} e^{-y_1} (y_2)^{\alpha-1} (1 - y_2)^{\beta-1} ; y_1 > 0 , 0 < y_2 < 1 , \alpha, \beta > 0$$

2 - إن دالة الكثافة الهامشية للمتغير العشوائي Y_1 تعطى بالشكل:

$$\begin{aligned} g(y_1) &= \int_0^{\infty} g(y_1, y_2) dy_2 \\ &= \frac{1}{\Gamma(\alpha)\Gamma(\beta)} y_1^{\alpha+\beta-1} e^{-y_1} \int_0^1 (y_2)^{\alpha-1} (1 - y_2)^{\beta-1} dy_2 \\ &= \frac{y_1^{\alpha+\beta-1} e^{-y_1}}{\Gamma(\alpha)\Gamma(\beta)} B(\alpha, \beta) \\ &= \frac{y_1^{\alpha+\beta-1} e^{-y_1}}{\Gamma(\alpha)\Gamma(\beta)} \frac{\Gamma(\alpha)\Gamma(\beta)}{\Gamma(\alpha+\beta)} = \frac{y_1^{\alpha+\beta-1} e^{-y_1}}{\Gamma(\alpha+\beta)} \end{aligned}$$

أي أن:

$$g(y_1) = \frac{1}{\Gamma(\alpha+\beta)} y_1^{\alpha+\beta-1} e^{-y_1} \quad ; \quad y_1 > 0, \quad \alpha, \beta > 0$$

أن دالة الكثافة الهامشية للمتغير العشوائي Y_2 تعطى بالشكل:

$$\begin{aligned} g(y_2) &= \int_0^1 g(y_1, y_2) dy_1 \\ &= \frac{1}{\Gamma(\alpha)\Gamma(\beta)} (y_2)^{\alpha-1} (1-y_2)^{\beta-1} \int_0^\infty y_1^{\alpha+\beta-1} e^{-y_1} dy_1 \\ &= \frac{\Gamma(\alpha+\beta)}{\Gamma(\alpha)\Gamma(\beta)} (y_2)^{\alpha-1} (1-y_2)^{\beta-1} \end{aligned}$$

أي أن:

$$g(y_2) = \frac{\Gamma(\alpha + \beta)}{\Gamma(\alpha)\Gamma(\beta)} (y_2)^{\alpha-1} (1-y_2)^{\beta-1} \quad ; \quad 0 < y_2 < 1, \quad \alpha, \beta > 0$$

مثال: لتكن X, Y عينة عشوائية حجمها $n = 2$ مأخوذة من مجتمع إحصائي يخضع لتوزيع كاي مربع درجة حريته (2) ، وبفرض أن U, V متغيران عشوائيان معرفان بالشكل:

$$U = \frac{1}{2}(X - Y) \quad , \quad V = Y$$

المطلوب:

1 - أوجد دالة الكثافة الاحتمالية المشتركة لهذين المتغيرين العشوائيين U, V .

2 - أوجد دالة الكثافة الاحتمالية الهامشية للمتغير العشوائي U .

الحل:

1 - بما أن X, Y متغيرين عشوائيين مستقلين، فإن :

$$\begin{aligned} f(x, y) &= f(x)f(y) \\ &= \left[\frac{1}{2^{\frac{m}{2}} \Gamma(\frac{m}{2})} x^{\frac{m}{2}-1} e^{-\frac{1}{2}x} \right] \left[\frac{1}{2^{\frac{n}{2}} \Gamma(\frac{n}{2})} y^{\frac{n}{2}-1} e^{-\frac{1}{2}y} \right] \\ &= \left[\frac{1}{2} e^{-\frac{1}{2}x} \right] \left[\frac{1}{2} e^{-\frac{1}{2}y} \right] \\ &= \frac{1}{4} e^{-\left(\frac{x+y}{2}\right)} \quad ; \quad x, y > 0 \end{aligned}$$

وبفرض أن:

$$u = \frac{1}{2}(x - y) \quad \left. \vphantom{u} \right\} \Rightarrow \begin{cases} x = 2u + v \\ y = v \end{cases}$$

و أن هذا التحويل هو تحويل مطابق من $\mathcal{A} = \{(x, y); 0 < x < \infty, 0 < y < \infty\}$ إلى

$$= \left[\frac{1}{2} e^{-\frac{1}{2}x} \right] \left[\frac{1}{2} e^{-\frac{1}{2}y} \right]$$

$$= \frac{1}{4} e^{-\left(\frac{x+y}{2}\right)} ; x, y > 0$$

بفرض أن:

$$\left. \begin{array}{l} u = (x - y) \\ v = y \end{array} \right\} \Rightarrow \left\{ \begin{array}{l} x = u + v \\ y = v \end{array} \right.$$

وبفرض أن هذا التحويل هو تحويل مطابق من $\mathcal{A} = \{(x, y); 0 < x < \infty, 0 < y < \infty\}$ إلى

$$\mathcal{B} = \{(u, v); -u < v, 0 < v, -\infty < u < \infty\}$$

عندئذ فإن محدد اليعقوبي يعطى بالشكل التالي:

$$J = \begin{vmatrix} \frac{\partial x}{\partial u} & \frac{\partial x}{\partial v} \\ \frac{\partial y}{\partial u} & \frac{\partial y}{\partial v} \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 1 \end{vmatrix} = 1 \Rightarrow |J| = 1$$

وبالتالي فإن دالة الكثافة الاحتمالية المشتركة لـ U, V تعطى بالشكل:

$$g(u, v) = f(x, y)|J| = \frac{1}{4} e^{-\left(\frac{x+y}{2}\right)} \Big|_{\substack{x=u+v \\ y=v}} \Big| 1 \Big|$$

$$= \frac{1}{4} e^{-\frac{1}{2}(u+2v)}$$

أي أن:

$$g(u, v) = \frac{1}{4} e^{-\frac{1}{2}(u+2v)} ; (u, v) \in \mathcal{B}$$

2 - لنوجد دالة الكثافة الهامشية للمتغير العشوائي U :

$$g(u) = \begin{cases} \int_{-u}^{\infty} \left(\frac{1}{4} e^{-\frac{1}{2}(u+2v)} \right) dv = \frac{1}{4} e^{\frac{1}{2}u} ; -\infty < u < 0 \\ \int_0^{\infty} \left(\frac{1}{4} e^{-\frac{1}{2}(u+2v)} \right) dv = \frac{1}{4} e^{-\frac{1}{2}u} ; 0 \leq u < \infty \end{cases}$$

أي أن:

$$g(u) = \frac{1}{4} e^{-\frac{1}{2}|u|} ; -\infty < u < \infty$$

مثال: لنكن X_1, X_2 عينة عشوائية حجمها $n = 2$ مأخوذة من مجتمع إحصائي له التوزيع المنتظم المعرف على

الفترة $[0, 1]$, دالة كثافته الاحتمالية معرفة بالشكل:

$$f_X(x) = 1 ; 0 < x < 1$$

وبفرض أن Y_1, Y_2 متغيرين عشوائيين معرفين بالشكل:

$$Y_1 = X_1 + X_2, \quad Y_2 = X_1 - X_2$$

المطلوب:

1 - أوجد دالة الكثافة الاحتمالية المشتركة للمتغيرين العشوائيين Y_1, Y_2 .

2 - أوجد دالة الكثافة الاحتمالية الهامشية لكل من المتغيرين العشوائيين Y_1, Y_2 .

الحل:

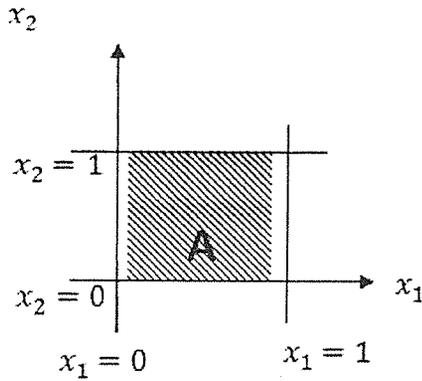
1 - بما أن X_1, X_2 مستقلين فإن:

من الاستقلال

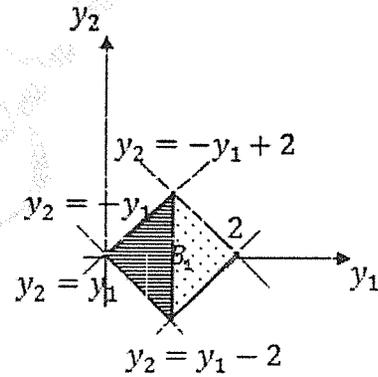
$$f_{X_1, X_2}(x_1, x_2) \stackrel{\equiv}{=} f_{X_1}(x_1) \cdot f_{X_2}(x_2) = 1 ; 0 < x_1, x_2 < 1$$

ولدينا من الفرض:

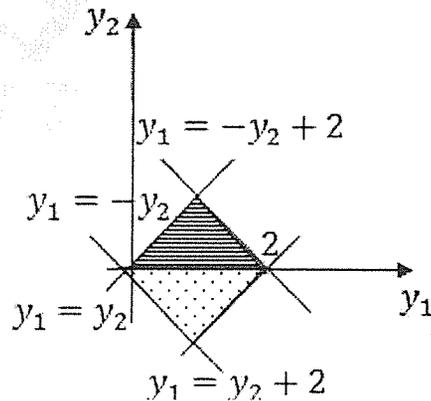
$$\left. \begin{array}{l} y_1 = x_1 + x_2 \\ y_2 = x_1 - x_2 \end{array} \right\} \Rightarrow \begin{cases} x_1 = \frac{y_1 + y_2}{2} \\ x_2 = \frac{y_1 - y_2}{2} \end{cases}$$



الشكل (1)



الشكل (2)



الشكل (3)

لنوجد محدد اليعقوبي:

$$|J| = \begin{vmatrix} \frac{\partial x_1}{\partial y_1} & \frac{\partial x_1}{\partial y_2} \\ \frac{\partial x_2}{\partial y_1} & \frac{\partial x_2}{\partial y_2} \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} \frac{1}{2} & \frac{1}{2} \\ \frac{1}{2} & -\frac{1}{2} \end{vmatrix} = -\frac{1}{2}$$

وبالتالي فإن دالة الكثافة الاحتمالية المشتركة للمتغيرين العشوائيين Y_1, Y_2 تعطى بالعلاقة التالية:

$$g_{Y_1, Y_2}(y_1, y_2) = f_{X_1, X_2}(x_1, x_2) \left| -\frac{1}{2} \right|_{\substack{x_1 = \frac{y_1 + y_2}{2} \\ x_2 = \frac{y_1 - y_2}{2}}} = 1 \times \frac{1}{2} = \frac{1}{2}$$

أي أن دالة الكثافة تصبح بالشكل:

$$g_{Y_1, Y_2}(y_1, y_2) = \frac{1}{2} ; (y_1, y_2) \in B$$

2 - لنوجد دالة الكثافة الهامشية للمتغير العشوائي Y_1 :

$$\begin{aligned} g_{Y_1}(y_1) &= \int_{R(y_2)} g_{Y_1, Y_2}(y_1, y_2) dy_2 \\ &= \left\{ \begin{array}{l} \int_{y_2 = -y_1}^{y_2 = y_1} \frac{1}{2} dy_2 = y_1 ; 0 < y_1 \leq 1 \\ \int_{y_2 = y_1 - 2}^{y_2 = -y_1 + 2} \frac{1}{2} dy_2 = 2 - y_1 ; 1 < y_1 < 2 \end{array} \right\} \text{(شكل 1)} \end{aligned}$$

نلاحظ أن:

$$\begin{aligned} \int_{-\infty}^{\infty} g_{Y_1}(y_1) dy_1 &= \int_0^1 y_1 dy_1 + \int_1^2 (2 - y_1) dy_1 \\ &= \left[\frac{y_1^2}{2} \right]_0^1 + \left[2y_1 - \frac{y_1^2}{2} \right]_1^2 \\ &= \left[\left(\frac{1}{2} \right) - (0) \right] + \left[(4 - 2) - \left(2 - \frac{1}{2} \right) \right] \equiv 1 \end{aligned}$$

لنوجد دالة الكثافة الهامشية للمتغير العشوائي Y_2

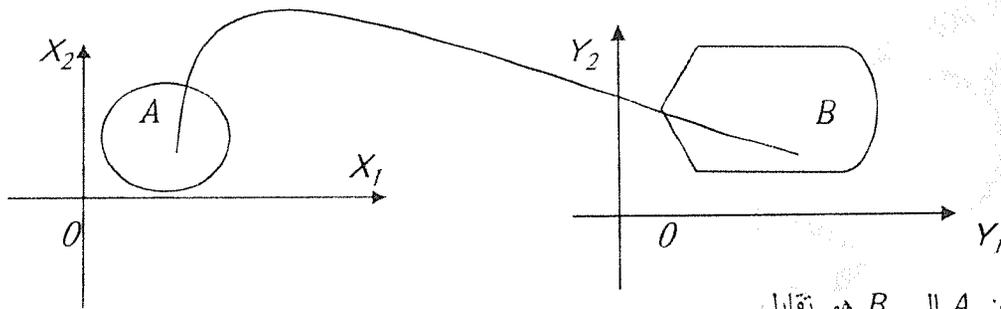
$$\begin{aligned} g_{Y_2}(y_2) &= \int_{R(y_1)} g_{Y_1, Y_2}(y_1, y_2) dy_1 \\ &= \left\{ \begin{array}{l} \int_{y_1 = -y_2}^{y_1 = y_2 + 2} \frac{1}{2} dy_1 = 1 + y_2 ; -1 < y_2 \leq 0 \\ \int_{y_1 = y_2}^{y_1 = -y_2 + 2} \frac{1}{2} dy_1 = 1 - y_2 ; 0 < y_2 < 1 \end{array} \right\} \text{(شكل 2)} \end{aligned}$$

نلاحظ أن:

$$\begin{aligned} \int_{-\infty}^{\infty} g_{Y_2}(y_2) dy_2 &= \int_{-1}^0 (1 + y_2) dy_2 + \int_0^1 (1 - y_2) dy_2 \\ &= \left[y_2 + \frac{y_2^2}{2} \right]_{-1}^0 + \left[y_2 - \frac{y_2^2}{2} \right]_0^1 \\ &= \left[(0) - \left(-1 + \frac{1}{2} \right) \right] + \left[\left(1 - \frac{1}{2} \right) - (0) \right] \equiv 1 \end{aligned}$$

إيجاد الكثافة المشتركة لمتغيرين عشوائيين تابعين لمتغيرين آخرين (التوزيعات المنقطعة):

إذا كانت الدالة $f(x_1, x_2)$ الكثافة المشتركة للمتغيرين العشوائيين المنقطعين X_1, X_2 حيث A هي مجموعة النقاط والتي هي عبارة عن أزواج مرتبة من الأعداد الحقيقية التي تجعل دالة الكثافة المشتركة غير سالبة أي أن $f(x_1, x_2) \geq 0$ ولتكن كل من $Y_1 = U_1(X_1, X_2)$, $Y_2 = U_2(X_1, X_2)$ دالتين تعرفان التحويل واحد لواحد أي $A \rightarrow B$ كما في الشكل التالي:



أي أن التطبيق من A إلى B هو تقابل.

$$\left. \begin{aligned} y_1 &= u_1(x_1, x_2) \\ y_2 &= u_2(x_1, x_2) \end{aligned} \right\} \Rightarrow \begin{cases} x_1 = u_1^{-1}(y_1, y_2) \\ x_2 = u_2^{-1}(y_1, y_2) \end{cases}$$

أن الكثافة المشتركة للمتغيرين العشوائيين الجديدين : $Y_1 = U_1(X_1, X_2)$, $Y_2 = U_2(X_1, X_2)$ تعطى بالعلاقة التالية:

$$g(y_1, y_2) = f[u_1^{-1}(y_1, y_2), u_2^{-1}(y_1, y_2)] \quad ; \quad (y_1, y_2) \in B$$

حيث : $(x_1, x_2) = (u_1^{-1}(y_1, y_2), u_2^{-1}(y_1, y_2))$ هي نقطة وحيدة (أحادية).

مثال: ليكن X, Y متغيرين عشوائيين بواسونيين مستقلين وسيطاهما على الترتيب λ_1, λ_2 وبفرض أن U, V متغيرين عشوائيين معرفين بالشكل:

$$U = X + Y \quad , \quad V = Y$$

والمطلوب:

1- أوجد دالة الكثافة المشتركة لـ U, V .

2- أوجد دالة الكثافة للمتغير U واستنتج نوعه.

الحل:

$$f(x, y) = f(x)f(y) = \frac{\lambda_1^x}{x!} e^{-\lambda_1} \frac{\lambda_2^y}{y!} e^{-\lambda_2}$$

بما أن X, Y مستقلان فإن:

$$f(x, y) = \frac{\lambda_1^x \lambda_2^y}{x! y!} e^{-(\lambda_1 + \lambda_2)} \quad ; \quad \text{أي أن}$$

ومنه نستطيع أن نجري التحويل التالي: $v = y$; $u = x + y \Rightarrow x = u - v$, $y = v$

وبالتالي فإن دالة الكثافة المشتركة لـ U, V تعطى بالشكل التالي:

$$g(u, v) = \frac{\lambda_1^{u-v} \lambda_2^v}{(u-v)! v!} e^{-(\lambda_1 + \lambda_2)}, (u, v) \in B$$

$$B = \{(u, v) : v = 0, 1, 2, \dots, u ; u = 0, 1, 2, \dots\} \quad \text{علماً بأن:}$$

لنوجد دالة الكثافة للمتغير U كما يلي:

$$g(u) = \sum_{v=0}^u g(u, v) = \frac{e^{-(\lambda_1 + \lambda_2)}}{u!} \sum_{v=0}^u \frac{u!}{(u-v)! v!} \lambda_1^{u-v} \lambda_2^v$$

$$g(u) = \frac{(\lambda_1 + \lambda_2)^u}{u!} e^{-(\lambda_1 + \lambda_2)} \quad : \quad u = 0, 1, \dots \quad \text{وبالتالي:}$$

وهو توزيع بواسوني وسيطه $(\lambda_1 + \lambda_2)$ وبذلك يتم المطلوب.

مركز العلوم للخدمات الجامعية
محاضرات - مختبرات - قراصات
هاتف: ٠٩٦٦٢٢٨٢٥٧ - ٠٩٦١٨٧٩٧٩٧

مركز العلوم للخدمات الجامعية
محاضرات - مختبرات - قراصات
هاتف: ٠٩٦٦٢٢٨٢٥٧ - ٠٩٦١٨٧٩٧٩٧