

Συνεχείς τυχαίες μεταβλητές

10.1 Συνεχείς Τ.Μ. και συνεχής πυκνότητα

Ορισμός 10.1 Μια τυχαία μεταβλητή X είναι **συνεχής με πυκνότητα** $f(x)$, αν η Τ.Μ. X και η συνάρτηση $f(x)$ ικανοποιούν τις εξής ιδιότητες:

1. Η πυκνότητα $f(x)$ είναι μια συνάρτηση $f: \mathbb{R} \rightarrow [0, \infty)$ τέτοια ώστε,

$$\int_{-\infty}^{+\infty} f(x) dx = 1.$$

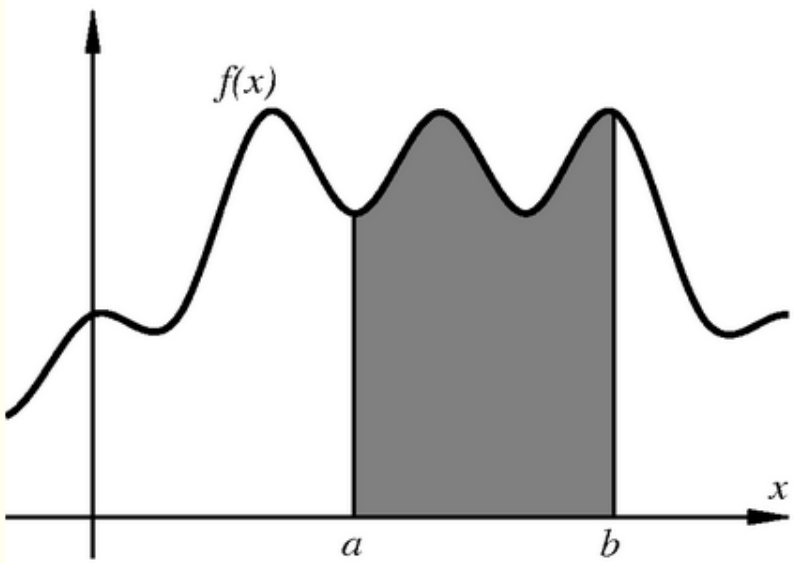
2. Το σύνολο τιμών S_X της X μπορεί να εκφραστεί ως ένωση ενός πεπερασμένου πλήθους (μη τετριμμένων) διαστημάτων πραγματικών αριθμών, και επιπλέον το S_X αποτελείται από εκείνα τα $x \in \mathbb{R}$ για τα οποία η πυκνότητα $f(x)$ δεν είναι μηδενική, δηλαδή:

$$S_X = \{x \in \mathbb{R} : f(x) > 0\}.$$

3. Για οποιαδήποτε $a \leq b$, η πιθανότητα η Τ.Μ. X να πάρει κάποια τιμή στο διάστημα $[a, b]$ μπορεί να εκφραστεί ως προς την πυκνότητα $f(x)$ μέσω της σχέσης,

$$\Pr(a \leq X \leq b) = \int_a^b f(x) dx, \quad (10.3)$$

όπως αναπαρίσταται στο Σχήμα 10.1.



Σχήμα 10.1: Γραφική αναπαράσταση του υπολογισμού της πιθανότητας $\Pr(a \leq X \leq b)$ για μια συνεχή τυχαία μεταβλητή X μέσω της πυκνότητάς $f(x)$. Παρατηρούμε πως η πιθανότητα $\Pr(a \leq X \leq b)$ είναι ίση με το εμβαδόν μεταξύ του καμπύλης $y = f(x)$ και του άξονα x , ανάμεσα στα σημεία a και b .

3. Αν και η τιμή $f(x)$ της πυκνότητας μιας συνεχούς Τ.Μ. X δεν αντιστοιχεί ακριβώς σε κάποια πιθανότητα, παρατηρούμε ότι η X είναι πιο πιθανό να πάρει τιμές κοντά σε κάποιο x_0 όπου η τιμή της $f(x)$ είναι σχετικά μεγάλη. Για παράδειγμα, αν η $f(x)$ είναι συνεχής στο x_0 , τότε για μικρά δ κατά προσέγγιση έχουμε,

$$\Pr(x_0 - \delta/2 \leq X \leq x_0 + \delta/2) = \int_{x_0 - \delta/2}^{x_0 + \delta/2} f(x) dx \approx \delta f(x_0).$$

Άρα είναι μεγαλύτερη η πιθανότητα το X να πάρει τιμές κοντά στο x_0 αν η τιμή της πυκνότητας $f(x_0)$ είναι μεγάλη, ενώ είναι λιγότερο πιθανό να πάρει τιμές κοντά σε κάποιο x_0 όπου η $f(x_0)$ είναι κοντά στο μηδέν.

Συνεχείς Τ.Μ.: Βασικές ιδιότητες. Για μια οποιαδήποτε συνεχή Τ.Μ. X με πυκνότητα $f(x)$ έχουμε:

1. Για κάθε τιμή $a \in \mathbb{R}$, η πιθανότητα η X να ισούται ακριβώς με το a είναι μηδενική:

$$\Pr(X = a) = 0, \quad \text{για οποιοδήποτε } a \in \mathbb{R}.$$

2. Για κάθε $a < b$,

$$\Pr(a \leq X \leq b) = \Pr(a < X \leq b) = \Pr(a \leq X < b) = \Pr(a < X < b),$$

και όλες οι πιο πάνω πιθανότητες είναι ίσες με $\int_a^b f(x) dx$.

3. Η σχέση (10.3) ισχύει ακόμη και στην περίπτωση που το a ή το b ή και τα δύο παίρνουν άπειρες τιμές. Δηλαδή, για κάθε a και b ,

$$\Pr(X \geq a) = \Pr(a \leq X < \infty) = \int_a^{\infty} f(x) dx \quad (10.5)$$

$$\Pr(X \leq b) = \Pr(-\infty < X \leq b) = \int_{-\infty}^b f(x) dx, \quad (10.6)$$

και, προφανώς,

$$\Pr(-\infty < X < \infty) = \int_{-\infty}^{\infty} f(x) dx = 1.$$

Ιδιότητες της συνάρτησης κατανομής. Για μια οποιαδήποτε συνεχή Τ.Μ. X με πυκνότητα $f(x)$, όπως είδαμε στη σχέση (10.4), η συνάρτηση κατανομής μπορεί να εκφραστεί ως $F(x) = \Pr(X \leq x) = \int_{-\infty}^x f(y) dy$. Επιπλέον:

1. Από το θεμελιώδες θεώρημα του διαφορικού λογισμού, αμέσως προκύπτει πως ισχύει και η αντίστροφη σχέση της (10.4), δηλαδή,

$$f(x) = F'(x) = \frac{d}{dx} F(x), \quad (10.7)$$

για όλα τα x για τα οποία υπάρχει η παράγωγος $F'(x)$.

2. Όταν γνωρίζουμε τη συνάρτηση κατανομής $F(x)$, τότε όλες οι πιθανότητες της μορφής $\Pr(a \leq X \leq b)$ μπορούν να υπολογιστούν απευθείας από τη σχέση,

$$\Pr(a \leq X \leq b) = F(b) - F(a). \quad (10.8)$$

Η (10.8) είναι άμεσο επακόλουθο της (10.4) και του Ορισμού 10.1, αλλά εύκολα αποδεικνύεται και ευθέως: Εφόσον τα ενδεχόμενα $\{X \leq a\}$ και $\{a < X \leq b\}$ είναι ξένα,

$$\begin{aligned} F(b) &= \Pr(X \leq b) = \Pr(\{X \leq a\} \cup \{a < X \leq b\}) \\ &= \Pr(X \leq a) + \Pr(a < X \leq b) = F(a) + \Pr(a \leq X \leq b), \end{aligned}$$

από όπου προκύπτει η (10.8).

3. Υπενθυμίζουμε (βλ. Κεφάλαιο 6) πως η συνάρτηση κατανομής $F(x)$ μιας οποιασδήποτε (διακριτής ή συνεχούς) τυχαιάς μεταβλητής ικανοποιεί:

$$\begin{aligned} \lim_{x \rightarrow -\infty} F(x) &= 0 \\ \text{και } \lim_{x \rightarrow +\infty} F(x) &= 1. \end{aligned}$$

Ορισμός 10.2 Η μέση τιμή (ή αναμενόμενη τιμή, ή προσδοκώμενη τιμή) μιας συνεχούς Τ.Μ. X με σύνολο τιμών S και πυκνότητα $f(x)$, ορίζεται ως:

$$\mu = E(X) = \int_{-\infty}^{\infty} x f(x) dx. \quad (10.9)$$

Γενικότερα, για οποιαδήποτε συνάρτηση $g:S \rightarrow \mathbb{R}$, η μέση τιμή της νέας Τ.Μ. $g(X)$ ορίζεται ως:

$$E[g(X)] = \int_{-\infty}^{\infty} g(x) f(x) dx. \quad (10.10)$$

Ορισμός 10.3 Για μια συνεχή Τ.Μ. X με μέση τιμή μ , η **διασπορά** της X ορίζεται, ακριβώς όπως και στη διακριτή περίπτωση, ως,

$$\sigma^2 = \text{Var}(X) = E[(X - \mu)^2], \quad (10.11)$$

και η **τυπική απόκλιση** της X είναι:

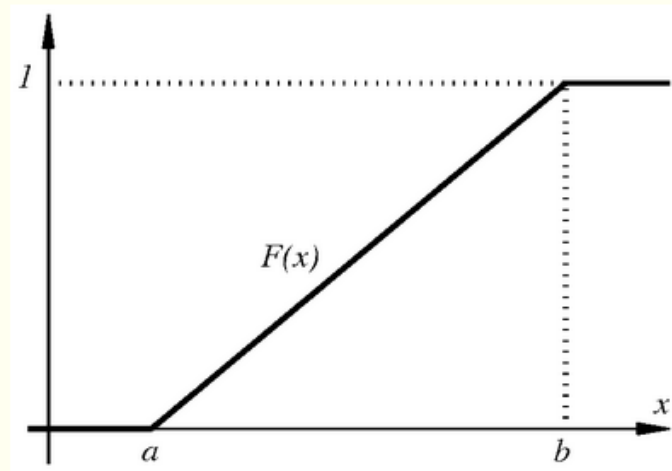
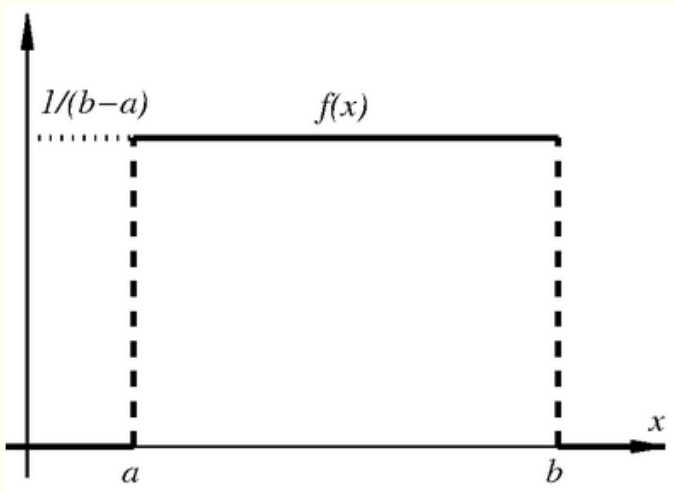
$$\sigma = \sqrt{\text{Var}(X)}.$$

Συνεχείς κατανομές παραδείγματα

Ορισμός 11.1 Μια συνεχής Τ.Μ. X έχει **ομοιόμορφη κατανομή στο διάστημα** $[a, b]$, για κάποια $a < b$, αν έχει σύνολο τιμών το $S = [a, b]$ και πυκνότητα,

$$f(x) = \begin{cases} \frac{1}{b-a}, & \text{για } x \in [a, b], \\ 0, & \text{για } x \notin [a, b], \end{cases}$$

βλ. Σχήμα 11.1. Για συντομία, αυτό συμβολίζεται: $X \sim U[a, b]$.

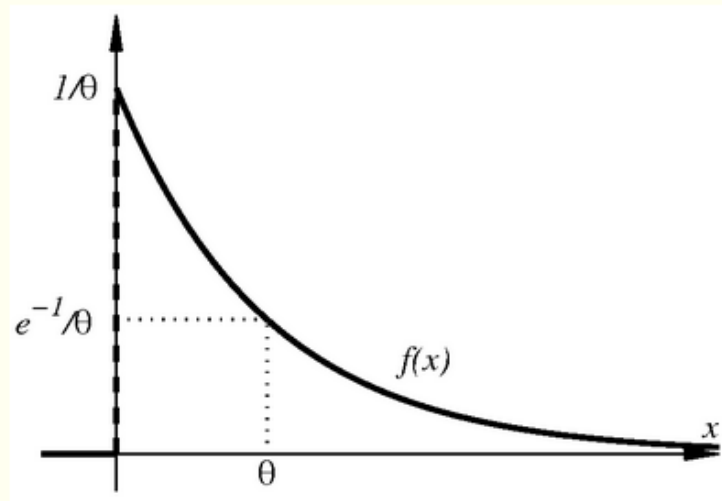


Σχήμα 11.1: Γραφική αναπαράσταση της πυκνότητας $f(x)$ (αριστερά) και της συνάρτησης κατανομής $F(x)$ (δεξιά) μιας Τ.Μ. X με ομοιόμορφη κατανομή στο διάστημα $[a, b]$.

Ορισμός 11.2 Μια συνεχής Τ.Μ. X έχει **εκθετική κατανομή με παράμετρο $\theta > 0$** , αν έχει σύνολο τιμών το $S = [0, \infty)$ και πυκνότητα,

$$f(x) = \begin{cases} \frac{1}{\theta} e^{-x/\theta}, & \text{για } x \geq 0, \\ 0, & \text{για } x < 0, \end{cases}$$

βλ. Σχήμα 11.2. Για συντομία, αυτό συμβολίζεται: $X \sim \text{Εκ}\theta(\theta)$.



Σχήμα 11.2: Γραφική αναπαράσταση της πυκνότητας $f(x)$ μιας Τ.Μ. X με κατανομή $\text{Εκ}\theta(\theta)$.

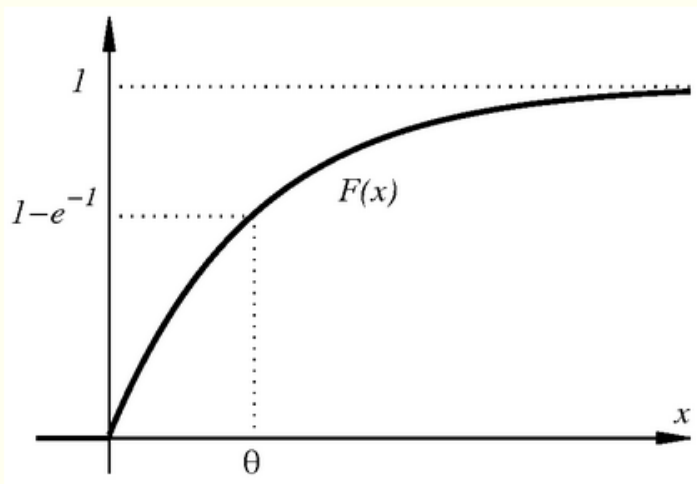
Θεώρημα 11.1 (Ιδιότητες της εκθετικής κατανομής) Έστω $X \sim \text{Eκ}\theta(\theta)$. Η X έχει τις εξής ιδιότητες:

1. **Μέση τιμή:** $E(X) = \theta$.
2. **Διασπορά:** $\text{Var}(X) = \theta^2$.
3. **Συνάρτηση κατανομής:** $F(x) = 0$ για $x < 0$ και $F(x) = 1 - e^{-x/\theta}$ για $x \geq 0$. Η γραφική της αναπαράσταση δίνεται στο Σχήμα 11.3.
4. **Ιδιότητα έλλειψης μνήμης:** Για κάθε $a, b > 0$:

$$\Pr(X \geq a + b \mid X \geq a) = \Pr(X \geq b).$$

Η πιθανότητα $\Pr(X \geq a + b \mid X \geq b)$ είναι ανεξάρτητη του a , και ίση με εκείνη που αντιστοιχεί στο $b = 0$, δηλαδή, $\Pr(X \geq b)$.

$$\Pr(X \geq a + b \mid X \geq a) = \frac{\Pr(X \geq a + b \text{ και } X \geq a)}{\Pr(X \geq a)}$$



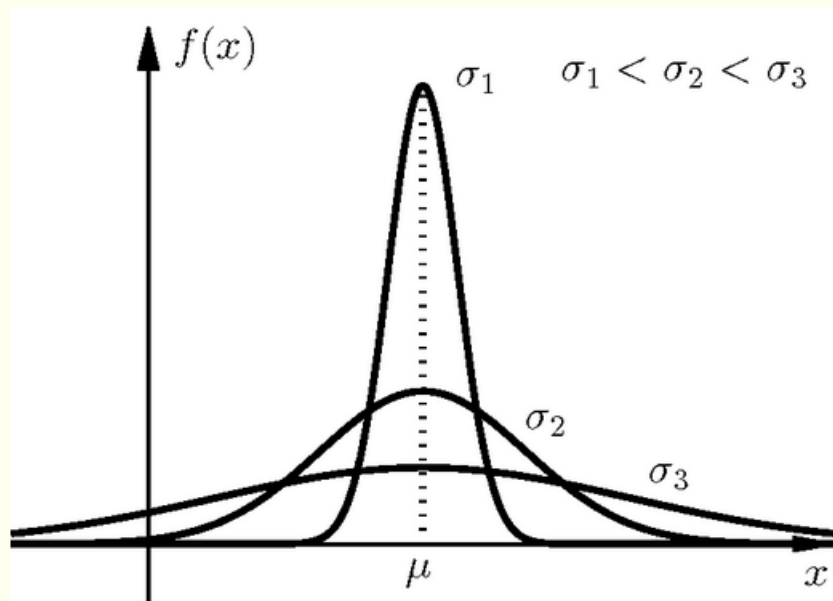
Σχήμα 11.3: Γραφική αναπαράσταση της συνάρτησης κατανομής $F(x)$ μιας Τ.Μ. X με κατανομή $\text{Eκ}\theta(\theta)$.

Συνεχείς κατανομές παραδείγματα

Ορισμός 12.1 Μια συνεχής Τ.Μ. X έχει **κανονική κατανομή** (ή γκαουσιανή κατανομή) με παραμέτρους $\mu \in \mathbb{R}$ και $\sigma^2 > \mathbf{0}$, αν έχει σύνολο τιμών το $S = \mathbb{R}$ και πυκνότητα,

$$f(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2}} e^{-(x-\mu)^2/2\sigma^2}, \quad \text{για } x \in \mathbb{R}, \quad (12.1)$$

βλ. Σχήμα 12.1. Για συντομία, αυτό συμβολίζεται: $X \sim N(\mu, \sigma^2)$.



Σχήμα 12.1: Γραφική αναπαράσταση της πυκνότητάς $f(x)$ μιας Τ.Μ. X με κατανομή $N(\mu, \sigma^2)$, για τρεις διαφορετικές τιμές της παραμέτρου σ^2 . Η πυκνότητα έχει την κορυφή της στο σημείο $x = \mu$ και είναι συμμετρική γύρω από τον άξονα $x = \mu$.

Θεώρημα 12.1 (Ιδιότητες της κανονικής κατανομής) Έστω $X \sim N(\mu, \sigma^2)$. Η X έχει τις εξής ιδιότητες:

1. **Μέση τιμή:** $E(X) = \mu$.
2. **Διασπορά:** $\text{Var}(X) = \sigma^2$.

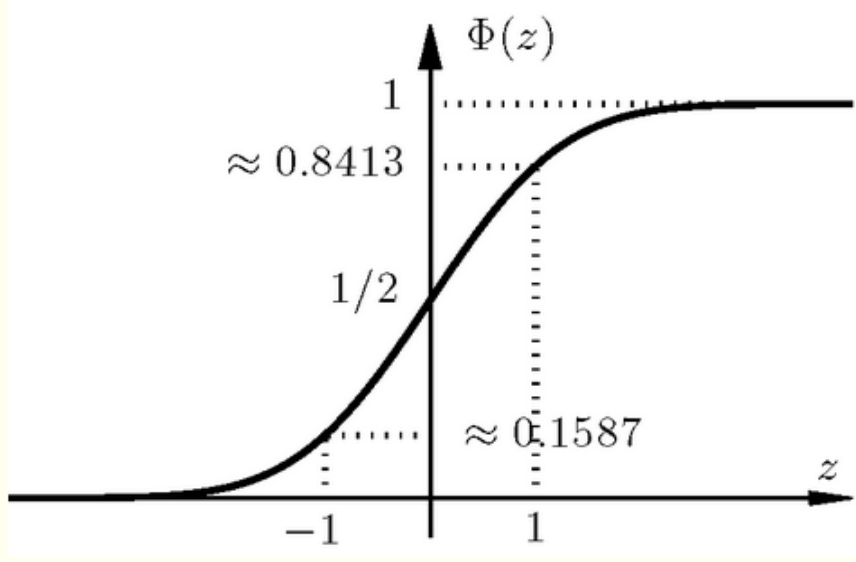
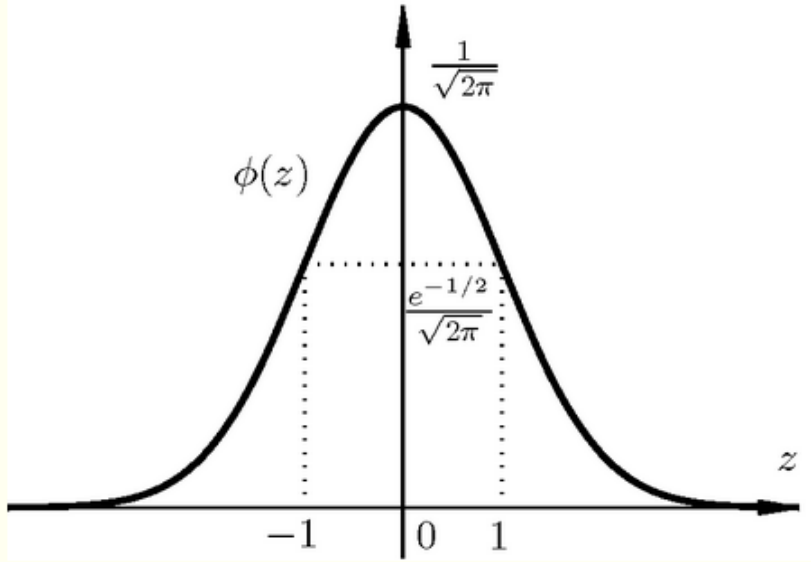
Το γεγονός πως οι παράμετροι μ και σ^2 αντιστοιχούν στη μέση τιμή και τη διασπορά της κατανομής $N(\mu, \sigma^2)$ αναπαρίσταται και γραφικά στο Σχήμα 12.1.

3. **Κανονικοποίηση:** Η Τ.Μ. $Z = \frac{X-\mu}{\sigma}$ έχει κατανομή $Z \sim N(0, 1)$.
4. **Γραμμικός συνδυασμός:** Αν οι τυχαίες μεταβλητές $X \sim N(\mu, \sigma^2)$ και $Y \sim (v, \tau^2)$ είναι ανεξάρτητες, τότε η Τ.Μ. $aX + bY$ έχει κατανομή $Z \sim N(a\mu + bv, a^2\sigma^2 + b^2\tau^2)$.
5. **Συμβολισμός:** Αν η X έχει $\mu = 0$ και $\sigma^2 = 1$, δηλαδή $X \sim N(0, 1)$, τότε λέμε πως έχει **τυπική κανονική κατανομή** και συμβολίζουμε την πυκνότητα της και τη συνάρτηση κατανομής της αντίστοιχα ως,

$$\begin{aligned}\phi(x) &= \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-x^2/2}, & x \in \mathbb{R}, \\ \Phi(z) &= \int_{-\infty}^z \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-x^2/2} dx, & z \in \mathbb{R}.\end{aligned}\tag{12.2}$$

Η γραφική αναπαράσταση της πυκνότητας $\phi(x)$ και της συνάρτησης κατανομής $\Phi(z)$ της τυπικής κανονικής κατανομής $N(0, 1)$ δίνονται στο Σχήμα 12.2.

Συνεχείς κατανομές παραδείγματα



Σχήμα 12.2: Γραφική αναπαράσταση της πυκνότητας $\phi(z)$ και της συνάρτησης κατανομής $\Phi(z)$ της τυπικής κανονικής κατανομής $N(0, 1)$.

Γενική μέθοδος υπολογισμού $N(\mu, \sigma^2)$ πιθανοτήτων. Εφόσον, όπως σημειώσαμε πιο πάνω, ολοκληρώματα της μορφής $\int_a^b f(x) dx$ για την κανονική πυκνότητα (12.1) δεν μπορούν να υπολογιστούν σε κλειστή μορφή, θα χρησιμοποιήσουμε την Ιδιότητα 3 του Θεωρήματος 12.1 ως εξής. Έστω πως θέλουμε να υπολογίσουμε κάποια πιθανότητα της μορφής $\Pr(a \leq X \leq b)$ για μια Τ.Μ. $X \sim N(\mu, \sigma^2)$:

1. Ορίζουμε μια νέα Τ.Μ. $Z \sim N(0, 1)$ και εκφράζουμε τη ζητούμενη πιθανότητα ως,

$$\Pr(a \leq X \leq b) = \Pr\left(\frac{a - \mu}{\sigma} \leq \frac{X - \mu}{\sigma} \leq \frac{b - \mu}{\sigma}\right) = \Pr\left(\frac{a - \mu}{\sigma} \leq Z \leq \frac{b - \mu}{\sigma}\right).$$

Π.χ., αν η ζητούμενη πιθανότητα ήταν $\Pr(0 \leq X \leq 1.5)$ για την $X \sim N(1, 3)$, τότε,

$$\Pr(0 \leq X \leq 1) = \Pr\left(\frac{0 - 1}{\sqrt{3}} \leq \frac{X - \mu}{\sigma} \leq \frac{1.5 - 1}{\sqrt{3}}\right) \approx \Pr(-0.5774 \leq Z \leq 0.2887).$$

2. Εφόσον η Z έχει συνάρτηση κατανομής $\Phi(z)$ όπως στην (12.2), χρησιμοποιώντας τη γενική ιδιότητα « $\Pr(a \leq X \leq b) = F(b) - F(a)$ » που είδαμε στη (10.8), έχουμε,

$$\Pr(a \leq X \leq b) = \Phi\left(\frac{b - \mu}{\sigma}\right) - \Phi\left(\frac{a - \mu}{\sigma}\right),$$

οπότε στο συγκεκριμένο πιο πάνω παράδειγμα,

$$\Pr(0 \leq X \leq 1) \approx \Phi(0.2887) - \Phi(-0.5774).$$

3. Τέλος, αντικαθιστούμε τις τιμές $\Phi(a)$ και $\Phi(b)$ από τους πίνακες τιμών της τυπικής κανονικής συνάρτησης κατανομής $\Phi(z)$, που δίνονται στο τέλος του κεφαλαίου. Η κάθε γραμμή περιέχει το ακέραιο μέρος και το πρώτο δεκαδικό ψηφίο του z και η κάθε στήλη το δεύτερο δεκαδικό του ψηφίο.

Θεώρημα 11.2 (Γραμμικός μετασχηματισμός) Έστω μια συνεχής Τ.Μ. X με πυκνότητα $f(x)$, μέση τιμή $\mu = E(X)$ και διασπορά $\sigma^2 = \text{Var}(X)$. Για $a, b \in \mathbb{R}$, ορίζουμε τη νέα Τ.Μ. $Y = aX + b$.

1. Η Y έχει μέση τιμή $E(Y) = E(aX + b) = aE(X) + b$.
2. Η Y έχει διασπορά $\text{Var}(Y) = a^2\text{Var}(X)$.
3. Αν η σταθερά a είναι θετική, τότε η πυκνότητα $g(y)$ της Y δίνεται από τη σχέση:

$$g(y) = \frac{1}{a} f\left(\frac{y-b}{a}\right), \quad \text{για κάθε } y.$$

Η περίπτωση $a < 0$ εξετάζεται στην Άσκηση 6 στο τέλος του κεφαλαίου.

Πόρισμα 11.1 Για μια οποιαδήποτε (συνεχή ή διακριτή) τυχαία μεταβλητή X με μέση τιμή μ και διασπορά σ^2 , η κανονικοποιημένη τυχαία μεταβλητή,

$$Y = \frac{X - \mu}{\sigma}, \quad \text{έχει } E(Y) = 0 \text{ και } \text{Var}(Y) = 1.$$

Θεώρημα 11.3 (Ανισότητα του Markov) Έστω μια συνεχής Τ.Μ. X που παίρνει πάντα τιμές μεγαλύτερες ή ίσες του μηδενός και έχει μέση τιμή $\mu = E(X)$. Τότε:

$$\Pr(X \geq c) \leq \frac{\mu}{c}, \quad \text{για οποιαδήποτε σταθερά } c > 0.$$

Θεώρημα 11.4 (Ανισότητα του Chebychev) Έστω μια συνεχής Τ.Μ. X με μέση τιμή $\mu = E(X)$ και διασπορά $\sigma^2 = \text{Var}(X)$. Τότε:

$$\Pr(|X - \mu| \geq c) \leq \frac{\sigma^2}{c^2}, \quad \text{για οποιαδήποτε σταθερά } c > 0.$$

Ορισμός 11.3

1. Δύο συνεχείς τυχαίες μεταβλητές X, Y είναι **ανεξάρτητες** αν, για κάθε $a \leq b, a' \leq b'$, τα ενδεχόμενα $\{a \leq X \leq b\}$ και $\{a' \leq Y \leq b'\}$ είναι ανεξάρτητα. Ισοδύναμα, οι X, Y είναι ανεξάρτητες αν και μόνο αν,

$$\Pr(a \leq X \leq b, a' \leq Y \leq b') = \Pr(a \leq X \leq b)\Pr(a' \leq Y \leq b'),$$

για κάθε $a \leq b, a' \leq b'$.

2. Οι συνεχείς Τ.Μ. X_1, X_2, \dots, X_N είναι **ανεξάρτητες** αν,

$$\begin{aligned} \Pr(a_1 \leq X_1 \leq b_1, a_2 \leq X_2 \leq b_2, \dots, a_N \leq X_N \leq b_N) \\ = \Pr(a_1 \leq X_1 \leq b_1)\Pr(a_2 \leq X_2 \leq b_2) \cdots \Pr(a_N \leq X_N \leq b_N), \end{aligned}$$

για κάθε N -άδα ζευγαριών τιμών $a_1 \leq b_1, a_2 \leq b_2, \dots, a_N \leq b_N$.

3. Οι συνεχείς Τ.Μ. X_i σε μια άπειρη ακολουθία X_1, X_2, \dots είναι **ανεξάρτητες** αν οι Τ.Μ. X_1, X_2, \dots, X_N είναι ανεξάρτητες για κάθε $N \geq 1$.

Θεώρημα 11.5 (Μέση τιμή και διασπορά αθροίσματος)

1. Για οποιοδήποτε συνεχείς Τ.Μ. X, Y και σταθερές $a, b \in \mathbb{R}$:

$$E(aX + bY) = aE(X) + bE(Y).$$

2. Αν οι Τ.Μ. X, Y είναι ανεξάρτητες, τότε:

$$\text{Var}(X + Y) = \text{Var}(X) + \text{Var}(Y).$$

Πρόταση 11.1 (Ανισότητα Cauchy-Schwarz) Για δύο οποιεσδήποτε (συνεχείς ή διακριτές) Τ.Μ. X, Y , έχουμε:

$$[E(XY)]^2 \leq E(X^2)E(Y^2).$$

Ιδιότητες της συνδιακύμανσης. Έστω δύο διακριτές Τ.Μ. X, Y .

1. Η συνδιακύμανση $\text{Cov}(X, Y)$ εναλλακτικά ισούται με:

$$\text{Cov}(X, Y) = E(XY) - E(X)E(Y). \quad (9.2)$$

2. Αν οι X, Y είναι ανεξάρτητες, τότε η συνδιακύμανσή τους ισούται με μηδέν, δηλαδή, $\text{Cov}(X, Y) = 0$.

3. Αν η **συνδια**κύμανσή $\text{Cov}(X, Y)$ ισούται με μηδέν, αυτό δεν συνεπάγεται απαραίτητα πως οι X, Y είναι ανεξάρτητες.

4. Πάντοτε έχουμε:

$$\text{Var}(X + Y) = \text{Var}(X) + \text{Var}(Y) + 2\text{Cov}(X, Y).$$

5. Αν οι X, Y είναι ανεξάρτητες, τότε:

$$\text{Var}(X + Y) = \text{Var}(X) + \text{Var}(Y).$$

$$\rho_{X,Y} = \frac{\text{Cov}(X, Y)}{[\text{Var}(X) \text{Var}(Y)]^{\frac{1}{2}}}$$

Συνδιακύμανση και συσχέτιση. Έστω δύο οποιεσδήποτε διακριτές Τ.Μ. X και Y .

(α') Αποδείξτε πως για τη συνδιακύμανσή τους έχουμε:

$$\text{Cov}(X, Y) \leq \sqrt{\text{Var}(X)\text{Var}(Y)}.$$

και ότι $|\rho_{X,Y}| \leq 1$

Θεώρημα 11.6 (Νόμος των Μεγάλων Αριθμών) Έστω μια ακολουθία από ανεξάρτητες συνεχείς τυχαίες μεταβλητές X_1, X_2, \dots που έχουν όλες την ίδια κατανομή, δηλαδή την ίδια πυκνότητα $f(x)$, και κατά συνέπεια την ίδια μέση τιμή $\mu = E(X_i)$ και την ίδια διασπορά $\sigma^2 = \text{Var}(X_i) < \infty$. Τότε:

1. [Διαισθητικά] Για μεγάλα N , ο **εμπειρικός μέσος όρος** των X_1, X_2, \dots, X_N ,

$$\bar{X}_N = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N X_i \approx \mu, \quad \text{με μεγάλη πιθανότητα.}$$

2. [Μαθηματικά] Καθώς το $N \rightarrow \infty$ ο εμπειρικός μέσος όρος \bar{X}_N τείνει στη μέση τιμή μ κατά πιθανότητα, δηλαδή: Για κάθε $\epsilon > 0$, έχουμε,

$$\Pr(|\bar{X}_N - \mu| < \epsilon) \rightarrow 1, \quad \text{καθώς το } N \rightarrow \infty.$$

Ορισμός 12.2 Έστω μια ακολουθία Τ.Μ. $\{X_n\} = \{X_1, X_2, \dots\}$ και έστω μια άλλη Τ.Μ. X με συνάρτηση κατανομής $F(x)$. Η ακολουθία $\{X_n\}$ **συγκλίνει κατά κατανομή** στη X αν,

$$\Pr(X_n \leq x) \rightarrow F(x), \quad \text{καθώς το } n \rightarrow \infty,$$

για όλα τα x στα οποία η $F(x)$ είναι συνεχής.

Θεώρημα 12.2 (Κεντρικό Οριακό Θεώρημα) Έστω μια ακολουθία $\{X_n\}$ από ανεξάρτητες (συνεχείς ή διακριτές) τυχαίες μεταβλητές X_1, X_2, \dots , οι οποίες έχουν όλες την ίδια κατανομή και κατά συνέπεια την ίδια μέση τιμή $\mu = E(X_i)$ και την ίδια διασπορά $\sigma^2 = \text{Var}(X_i) < \infty$. Τότε:

[Διαισθητικά-1] Για μεγάλα N , ο εμπειρικός μέσος όρος,

$$\bar{X}_N = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N X_i \quad \text{έχει κατά προσέγγιση } N\left(\mu, \frac{\sigma^2}{N}\right) \text{ κατανομή.}$$

[Διαισθητικά-2] Για μεγάλα N , το κανονικοποιημένο άθροισμα,

$$\bar{S}_N = \frac{1}{\sigma\sqrt{N}} \sum_{i=1}^N (X_i - \mu) \quad \text{έχει κατά προσέγγιση } N(0, 1) \text{ κατανομή.}$$

[Μαθηματικά] Καθώς το $N \rightarrow \infty$, το κανονικοποιημένο άθροισμα \bar{S}_N συγκλίνει κατά κατανομή στην τυπική κανονική κατανομή, δηλαδή: Για κάθε $x \in \mathbb{R}$, έχουμε,

$$\Pr(\bar{S}_N \leq x) = \Pr\left(\frac{1}{\sigma\sqrt{N}} \sum_{i=1}^N (X_i - \mu) \leq x\right) \rightarrow \Phi(x), \quad \text{καθώς το } N \rightarrow \infty, \quad (12.4)$$

όπου $\Phi(x)$ είναι η συνάρτηση κατανομής της $N(0, 1)$ κατανομής.

Πόρισμα 12.1 (Κανονική προσέγγιση στη διωνυμική κατανομή) Αν μια τυχαία μεταβλητή Y έχει κατανομή $\text{Διων}(N, p)$ με παραμέτρους τέτοιες ώστε:

- το N είναι αρκετά «μεγάλο», δηλαδή, $N \geq 80$,
- το p δεν είναι πολύ «μικρό», ώστε το γινόμενο Np είναι της τάξεως του 1,

τότε η κατανομή της Y μπορεί να προσεγγιστεί από την κανονική κατανομή υπό την έννοια ότι, για κάθε ζευγάρι ακεραίων τιμών $m \leq M$,

$$\Pr(m \leq Y \leq M) \approx \Phi\left(\frac{M - Np + 1/2}{\sqrt{p(1-p)N}}\right) - \Phi\left(\frac{m - Np - 1/2}{\sqrt{p(1-p)N}}\right).$$

Ορισμός 15.1

1. Δύο τυχαίες μεταβλητές X και Y είναι **από κοινού συνεχείς** όταν υπάρχει μια συνάρτηση $f_{XY}: \mathbb{R} \times \mathbb{R} \rightarrow [0, \infty)$, η **από κοινού πυκνότητα** των X, Y , τέτοια ώστε, για οποιαδήποτε $a < b$ και $c < d$, να ισχύει ότι,

$$\Pr(a \leq X \leq b, c \leq Y \leq d) = \int_c^d \int_a^b f_{XY}(x, y) \, dx \, dy, \quad (15.1)$$

και γενικότερα, για οποιοδήποτε σύνολο R στο επίπεδο, $R \subseteq \mathbb{R} \times \mathbb{R}$:

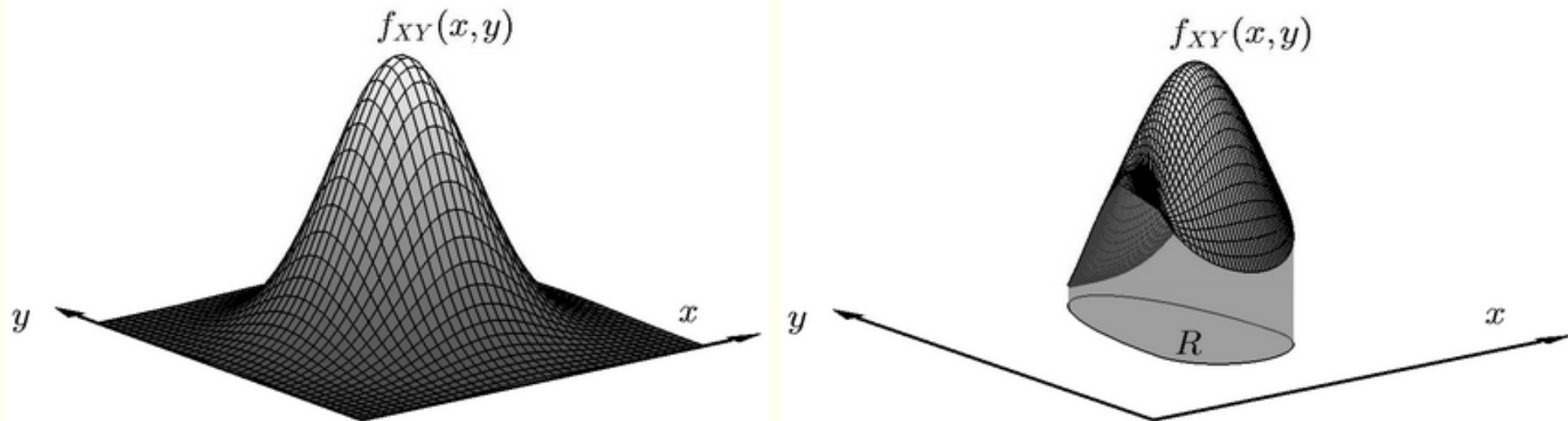
$$\Pr((X, Y) \in R) = \iint_R f_{XY}(x, y) \, dx \, dy. \quad (15.2)$$

2. Οι τυχαίες μεταβλητές X_1, X_2, \dots, X_N είναι **από κοινού συνεχείς** όταν υπάρχει μια συνάρτηση $f_{X_1 X_2 \dots X_N}: \mathbb{R}^N \rightarrow [0, \infty)$, η **από κοινού πυκνότητα** των X_1, X_2, \dots, X_N , τέτοια ώστε, για οποιαδήποτε $a_i < b_i$, $i = 1, 2, \dots, N$, να ισχύει ότι,

$$\begin{aligned} & \Pr(a_1 \leq X_1 \leq b_1, a_2 \leq X_2 \leq b_2, \dots, a_N \leq X_N \leq b_N) \\ &= \int_{a_N}^{b_N} \dots \int_{a_2}^{b_2} \int_{a_1}^{b_1} f_{X_1 X_2 \dots X_N}(x_1, x_2, \dots, x_N) \, dx_1 \, dx_2 \dots dx_N, \end{aligned}$$

και γενικότερα, για οποιοδήποτε $R \subseteq \mathbb{R}^N$:

$$\Pr((X_1, X_2, \dots, X_n) \in R) = \int_R \dots \int f_{X_1 X_2 \dots X_N}(x_1, x_2, \dots, x_n) \, dx_1 \, dx_2 \dots dx_n. \quad (15.3)$$



Σχήμα 15.1: Παράδειγμα μιας από κοινού πυκνότητας $f_{XY}(x, y)$ (αριστερά). Η πιθανότητα $\Pr((X, Y) \in R)$ τα (X, Y) να πάρουν τιμές στο R δίνεται από τον όγκο του σκιασμένου στερεού που βρίσκεται ανάμεσα στο γράφημα της $f_{XY}(x, y)$ και το R (δεξιά).

Ορισμός 15.2 Η **περιθώρια πυκνότητα** της X_i είναι η πυκνότητα $f_{X_i}(x_i)$ μιας από N συνεχείς τυχαίες μεταβλητές X_1, X_2, \dots, X_N με από κοινού πυκνότητα $f_{X_1 X_2 \dots X_N}(x_1, x_2, \dots, x_n)$.

Συνεχής από κοινού πυκνότητα: Βασικές ιδιότητες. Για οποιοδήποτε ζεύγος από συνεχείς Τ.Μ. X, Y με από κοινού πυκνότητα $f_{XY}(x, y)$, και για οποιοδήποτε πεπερασμένο πλήθος από συνεχείς Τ.Μ. X_1, X_2, \dots, X_N με από κοινού πυκνότητα $f_{X_1 X_2 \dots X_N}(x_1, x_2, \dots, x_N)$, έχουμε:

$$1. \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} f_{XY}(x, y) dx dy = 1 \text{ και } \int_{\mathbb{R}^N} f_{X_1 X_2 \dots X_N}(x_1, x_2, \dots, x_N) dx_1 dx_2 \dots dx_N = 1.$$

2. Για οποιοδήποτε μεμονωμένο σημείο $(x_0, y_0) \in \mathbb{R}$, η πιθανότητα,

$$\Pr((X, Y) = (x_0, y_0)) = \iint_{\{(x_0, y_0)\}} f_{XY}(x, y) dx dy = 0,$$

και αντίστοιχα η πιθανότητα η N -άδα Τ.Μ. X_1, X_2, \dots, X_N να πάρει μια οποιαδήποτε συγκεκριμένη τιμή (x_1, x_2, \dots, x_N) ισούται με μηδέν.

Κατά συνέπεια, αν αλλάξουμε τις τιμές της από κοινού πυκνότητας σε ένα, δύο ή οποιοδήποτε πεπερασμένο πλήθος σημείων, δεν αλλάζει καμία από τις πιθανότητες που προκύπτουν για τις αντίστοιχες Τ.Μ.

3. Για οποιαδήποτε $a < b$ και $c < d$, η πιθανότητα $\Pr(a \leq X \leq b, c \leq Y \leq d)$ παραμένει η ίδια αν ένα ή περισσότερα από τα « \leq » αντικατασταθούν με « $<$ », και ισούται με καθεμία από τις εναλλακτικές εκφράσεις που δώσαμε στην πρώτη παρατήρηση παραπάνω, ανεξάρτητα από το αν και πόσα από τα οριακά σημεία του ορθογωνίου $[a, b] \times [c, d]$ περιέχονται ή όχι στον υπολογισμό της πιθανότητας. [Άσκηση. Διατυπώστε και τεκμηριώστε την προφανή γενίκευση αυτής της ιδιότητας για N συνεχείς Τ.Μ.]

4. Η X και η Y είναι συνεχείς Τ.Μ. με περιθώριες πυκνότητες, αντίστοιχα,

$$f_X(x) = \int_{-\infty}^{\infty} f_{XY}(x, y) dy \text{ και } f_Y(y) = \int_{-\infty}^{\infty} f_{XY}(x, y) dx,$$

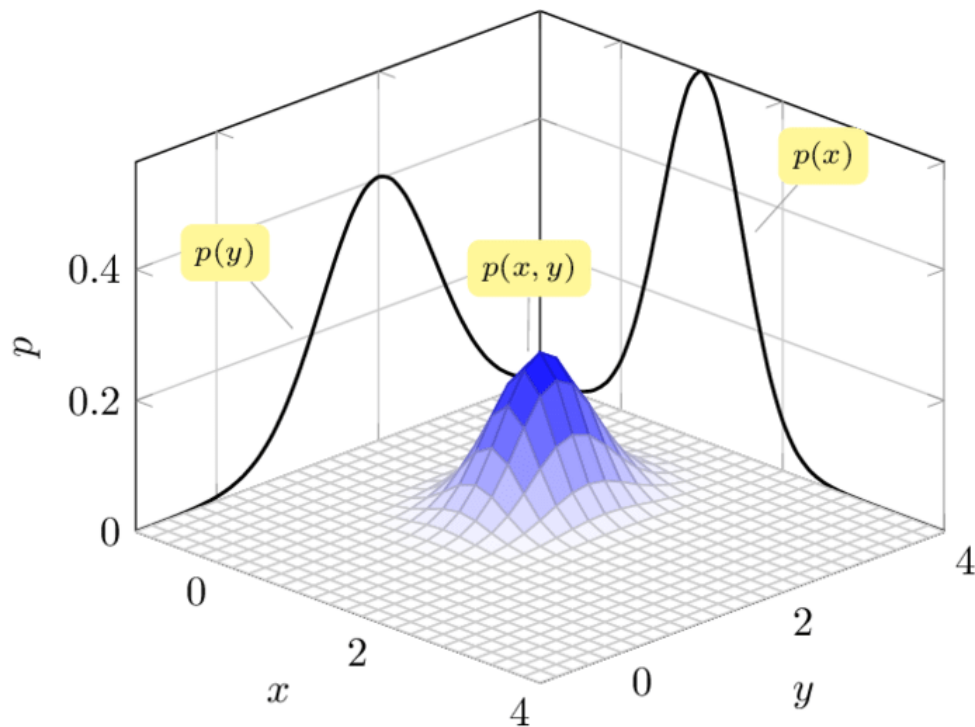
και στη γενική περίπτωση, η κάθε X_i είναι συνεχής, με περιθώρια πυκνότητα,

$$\int_{\mathbb{R}^{N-1}} f_{X_1 X_2 \dots X_N}(x_1, x_2, \dots, x_N) dx_1 \dots dx_{i-1} dx_{i+1} \dots dx_N.$$

Two random variables X and Y are said to have the **standard bivariate normal distribution with correlation coefficient ρ** if their joint PDF is given by

$$f_{XY}(x, y) = \frac{1}{2\pi\sqrt{1-\rho^2}} \exp\left\{-\frac{1}{2(1-\rho^2)} [x^2 - 2\rho xy + y^2]\right\},$$

where $\rho \in (-1, 1)$. If $\rho = 0$, then we just say X and Y have the standard bivariate normal distribution.



Selvan, Raghavendra. (2015).
 Bayesian tracking of multiple point
 targets using Expectation Maximization.
 Department of Signals and Systems
 CHALMERS UNIVERSITY OF TECHNOLOGY
 Göteborg, Sweden

Βιβλιογραφία

- Kontogiannis, I., & Toumpis, S. (2015). ELEMENTS OF PROBABILITY [Undergraduate textbook]. Kallipos, Open Academic Editions. <http://hdl.handle.net/11419/2810>
- Δαμιανού Χ., Χαραλαμπίδης Χ., Παπαδάτος Ν. (2010). Εισαγωγή στις Πιθανότητες και τη Στατιστική, ΕΚΔΟΣΕΙΣ ΣΥΜΜΕΤΡΙΑ Μ. ΑΘΑΝΑΣΟΠΟΥΛΟΥ Σ. ΑΘΑΝΑΣΟΠΟΥΛΟΣ Ο.Ε
- Κάκουλλου, Θ. (1969). Μαθήματα Θεωρίας Πιθανοτήτων, Εκδόσεις Παπαζήση, Αθήνα
- Strait, P. T. (1989). A First Course in Probability and Statistics With Applications, Harcourt Brace Jovanovich, Inc Orlando, FL, USA
- H. Pishro-Nik, "Introduction to probability, statistics, and random processes", available at <https://www.probabilitycourse.com>, Kappa Research LLC, 2014.