
4. Ειδικές Διακριτές, Συνεχείς Κατανομές

4.1. Η ομοιόμορφη διακριτή κατανομή.

- Εμφανίζεται στις περιπτώσεις όπου η υπό εξέταση τ.μ. X παίρνει πεπερασμένο πλήθος τιμών (π.χ. $X \in \{1, 2, \dots, n\}$) και όλες οι πιθανότητες $P(X = i)$ είναι ισοπίθανες.

Η κατανομή με σ.π.

$$f(a_i) = \frac{1}{n}, i = 1, 2, \dots, n$$

καλείται διακριτή ομοιόμορφη κατανομή στο σύνολο $\{a_1, a_2, \dots, a_n\}$.

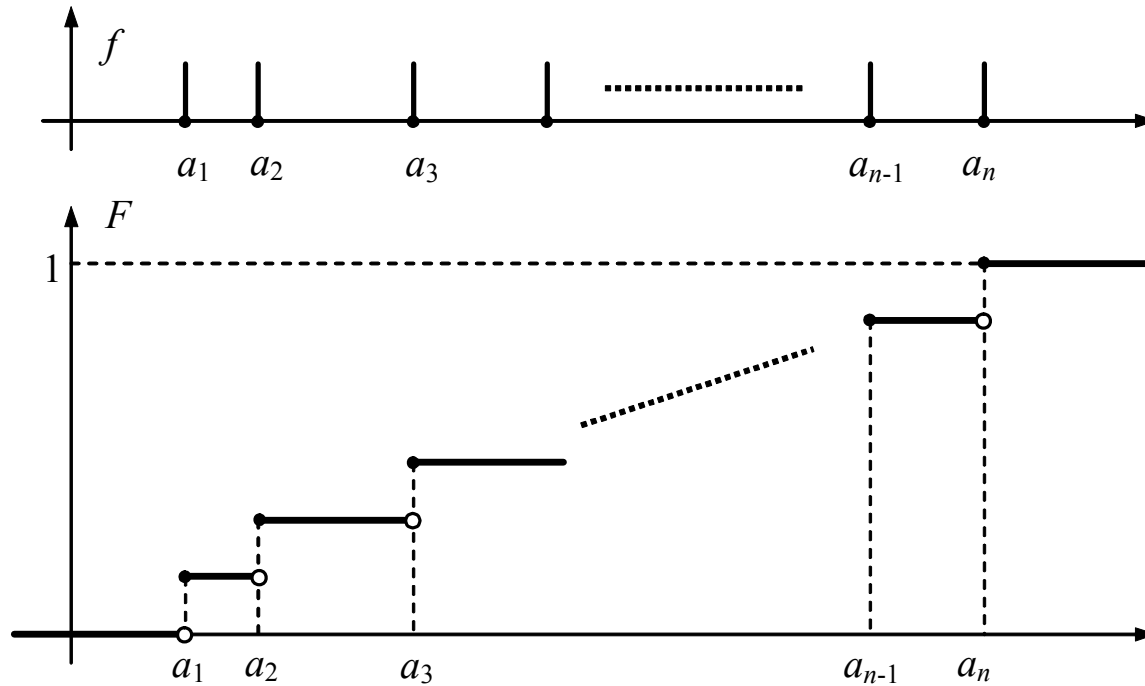
Π.χ. Αν X εκφράζει το αποτέλεσμα της ρίψης ενός ζαριού, τότε προφανώς

$$P(X = i) = \frac{1}{6}, i = 1, 2, \dots, 6$$

και η X ακολουθεί την ομοιόμορφη στο $\{1, 2, \dots, 6\}$ κατανομή.

- Η συνάρτηση κατανομής της διακριτής ομοιόμορφης θα είναι

$$F(a_k) = \sum_{i=1}^k f(a_i) = \sum_{i=1}^k \frac{1}{n} = \frac{k}{n}, \quad k = 1, 2, \dots, n.$$



- Αν η τ.μ. X ακολουθεί τη διακριτή ομοιόμορφη στο $\{1,2,\dots,n\}$, η συνάρτηση κατανομής της θα είναι

$$F(k) = \sum_{i=1}^k f(i) = \sum_{i=1}^k \frac{1}{n} = \frac{k}{n}, \quad k = 1, 2, \dots, n.$$

ενώ για τη μέση τιμή και τη διασπορά τώρα θα ισχύει

$$E(X) = \sum_{i=1}^n iP(X=i) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n i = \frac{1}{n} \frac{n(n+1)}{2} = \frac{n+1}{2},$$

και

$$E(X^2) = \sum_{i=1}^n i^2 P(X=i) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n i^2 = \frac{1}{n} \frac{n(n+1)(2n+1)}{6} = \frac{(n+1)(2n+1)}{6}$$

από όπου προκύπτει

$$V(X) = E(X^2) - E(X)^2 = \frac{(n+1)(2n+1)}{6} - \frac{(n+1)^2}{4} = \frac{2(n+1)(2n+1) - 3(n+1)^2}{12} = \frac{n^2 - 1}{12}$$

4.2. Η Διωνυμική κατανομή.

- Έστω ότι εκτελούμε n όμοια και ανεξάρτητα μεταξύ τους πειράματα (π.χ. n ρίψεις ενός νομίσματος). Το αποτέλεσμα κάθε ενός από αυτά τα πειράματα μπορεί να είναι είτε **1: επιτυχία** είτε **0: αποτυχία** με πιθανότητες p και $q = 1-p$ αντίστοιχα.
- Μία πραγματοποίηση αυτού του πειράματος μπορεί να είναι η ακόλουθη:

$$11101100111010110110 \quad (n = 20)$$

- Αν X η τ.μ. που εκφράζει το πλήθος των επιτυχιών σε αυτά τα n πειράματα, τότε αυτή θα ακολουθεί την *Διωνυμική κατανομή* με παραμέτρους n, p .

Ορισμός. Η κατανομή με σ.π.

$$f(x) = \binom{n}{x} p^x (1-p)^{n-x}, \quad x = 0, 1, \dots, n$$

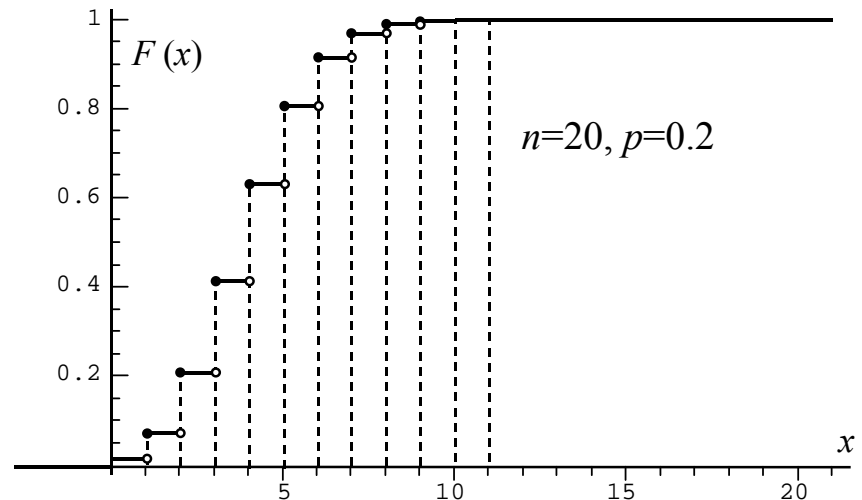
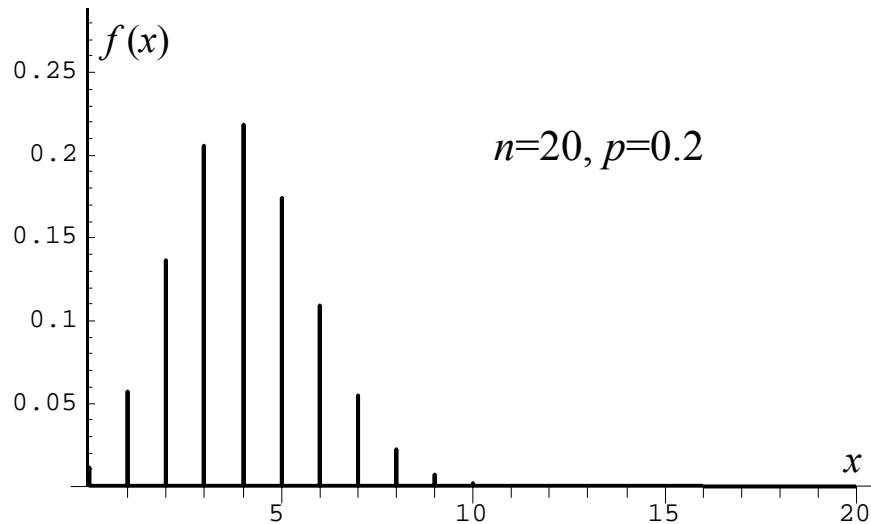
καλείται *διωνυμική κατανομή* με παραμέτρους $n > 0, p \in (0, 1)$ (συμβ. και με $B(n, p)$).

- Η διωνυμική κατανομή είναι πράγματι κατανομή ($f \geq 0, \sum f(x) = 1$) διότι (τύπος διωνύμου του Νεύτωνα)

$$(a + b)^n = \sum_{i=0}^n \binom{n}{i} a^i b^{n-i}, \alpha, b \in \mathbb{R}$$

- Η σ.κ. της διωνυμικής κατανομής θα είναι

$$F(x) = P(X \leq x) = \sum_{i=0}^x f(i) = \sum_{i=0}^x \binom{n}{i} p^i (1-p)^{n-i}, x = 0, 1, \dots, n.$$



- Έστω τώρα μία τ.μ. $X \sim B(n,p)$. Η μέση τιμή της θα είναι

$$E(X) = \sum_{x=0}^n x f_X(x) = \sum_{x=1}^n x \binom{n}{x} p^x (1-p)^{n-x} = \dots = np .$$

και

$$V(X) = np(1-p).$$

- Για $n=1$ η κατανομή $B(1,p)$ είναι γνωστή και ως κατανομή Bernoulli. Αν $X \sim B(1,p)$ τότε $X \in \{0,1\}$ και

$$P(X=0) = \binom{1}{0} p^0 (1-p) = 1-p \quad \text{και} \quad P(X=1) = \binom{1}{1} p^1 (1-p)^{1-1} = p$$

ενώ $E(X) = 1 \cdot p = p$, $V(X) = 1 \cdot p(1-p) = p(1-p)$.

Άσκηση Ένας ασφαλιστής ασφαλίζει 10 άτομα με την ίδια ηλικία και κατάσταση υγείας. Αν κάθε άτομο αυτής της κατηγορίας έχει πιθανότητα 60% να ζει μετά από 30 χρόνια τότε να υπολογιστεί η πιθανότητα να ζουν μετά από 30 χρόνια (α) κανένας, (β) το πολύ 3 άτομα. Ποίος είναι ο μέσος αριθμός ατόμων που θα ζουν μετά από 30 χρόνια;

Λύση. Έστω X ο αριθμός των ατόμων από τα 10 που ζουν μετά από 30 χρόνια. Θα ισχύει ότι $X \sim B(10, 0.6)$ και επομένως

$$P(X = 0) = \binom{n}{0} p^0 (1-p)^{n-0} = (1-p)^{10} = 0.4^{10} \approx 0.000104$$

$$P(X \leq 3) = \sum_{x=0}^3 P(X = x) = \sum_{x=0}^3 \binom{n}{x} p^x (1-p)^{n-x} = 0.0546.$$

$$E(X) = np = 10 \cdot 0.6 = 6$$

Η γεωμετρική κατανομή

- Αν X η τ.μ. που εκφράζει το πλήθος των δοκιμών μέχρι και την εμφάνιση της πρώτης επιτυχίας, τότε η X ακολουθεί την γεωμετρική κατανομή με παράμετρο p .

Ορισμός Η κατανομή με σ.π.

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

καλείται γεωμετρική κατανομή με παράμετρο p (συμβολίζεται και με $Ge(p)$).

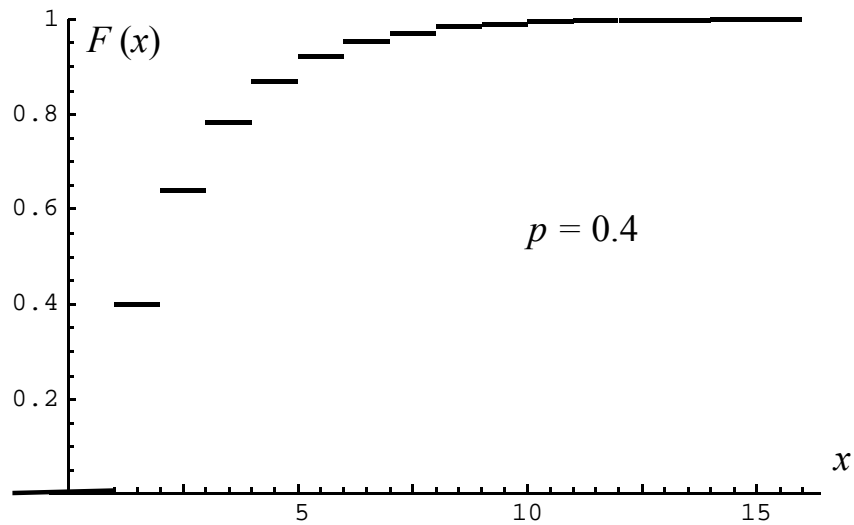
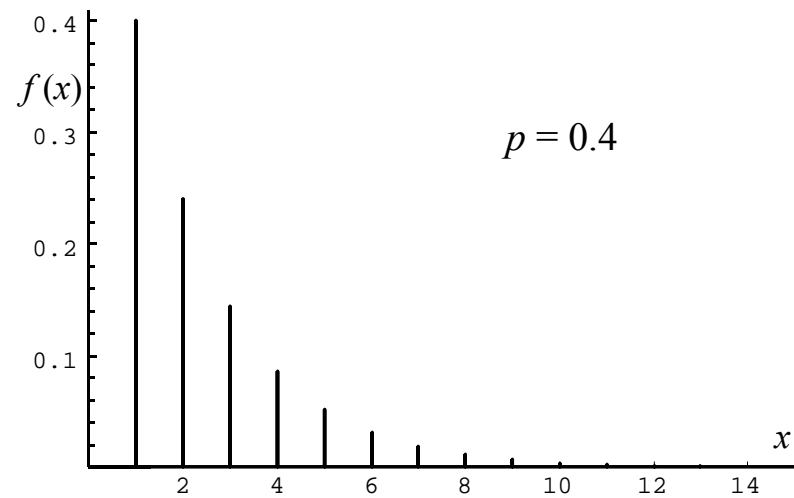
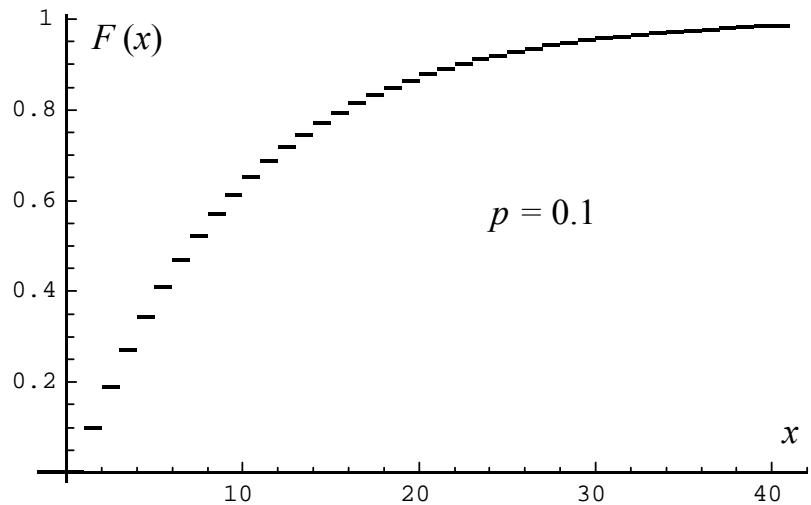
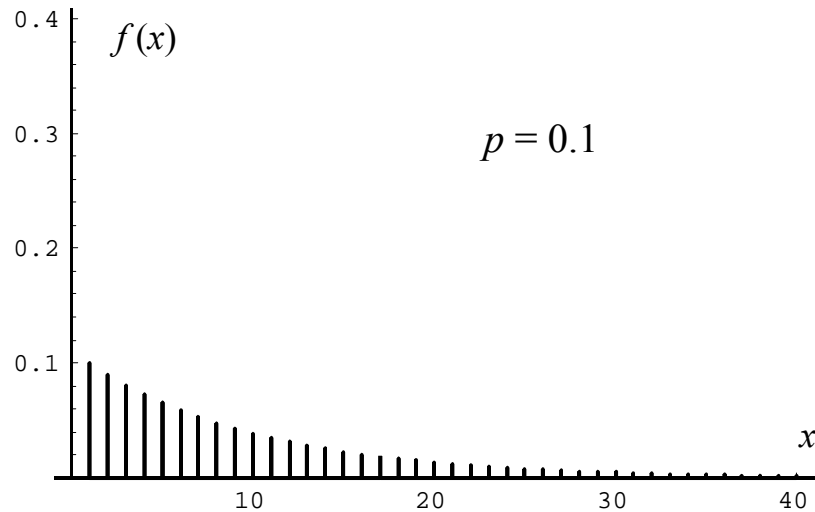
- Η σ.κ. της γεωμετρικής κατανομής θα είναι

$$F(x) = P(X \leq x) = \sum_{i=1}^x f(i) = 1 - (1 - p)^x, \quad x = 1, 2, \dots$$

- Επίσης αν $X \sim Ge(p)$ θα είναι

$$E(X) = \sum_{x=1}^{\infty} x f(x) = \frac{1}{p}, \quad V(X) = \frac{1-p}{p^2}$$

Η σ.π. και η σ.κ. της γεωμετρικής κατανομής δίνεται στα επόμενα σχήματα για



Η κατανομή Poisson.

- Συμβολίζουμε με X την τ.μ. που εκφράζει το πλήθος των επιτυχιών σε n αν.ισον. πειράματα. Σύμφωνα με τα παραπάνω, η τ.μ. $X \sim B(n,p)$.
- Αν θεωρήσουμε όμως ότι $n \rightarrow \infty$, $p \rightarrow 0$, ώστε $np \rightarrow \lambda$ τότε η τ.μ. X εκφράζει το πλήθος των πραγματοποιήσεων από ένα μεγάλο αριθμό «σπάνιων» ενδεχομένων. Αποδ. ότι, σε αυτή την περίπτωση, η X θα ακολουθεί την κατανομή Poisson με παράμετρο λ .

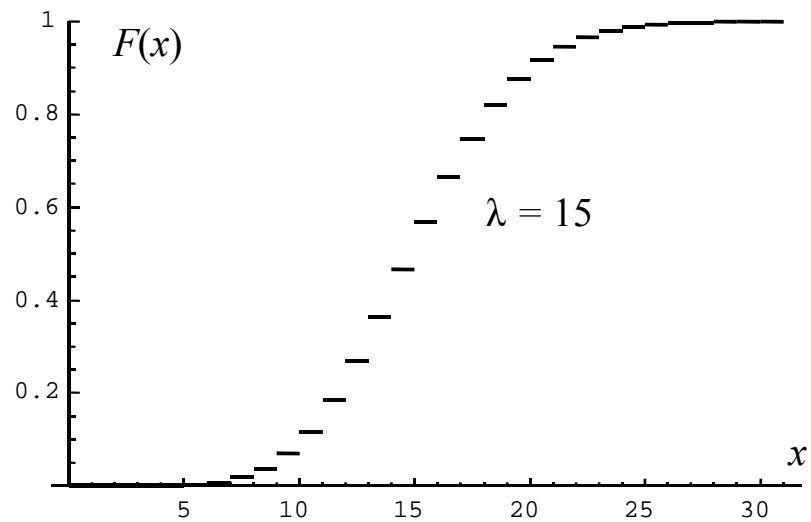
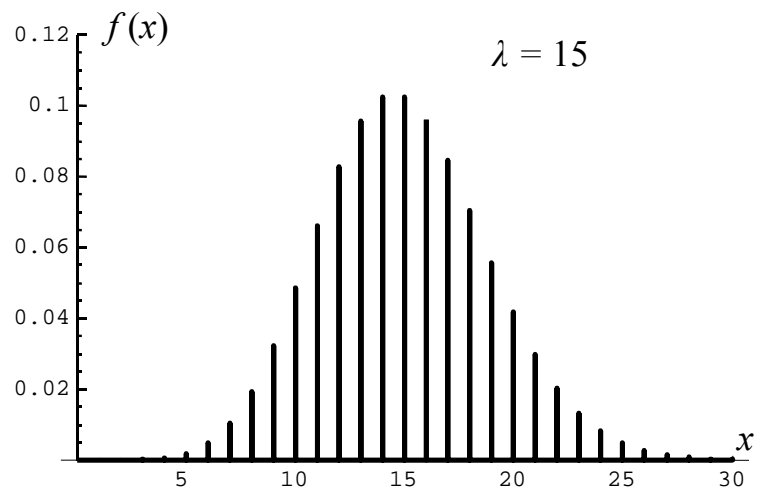
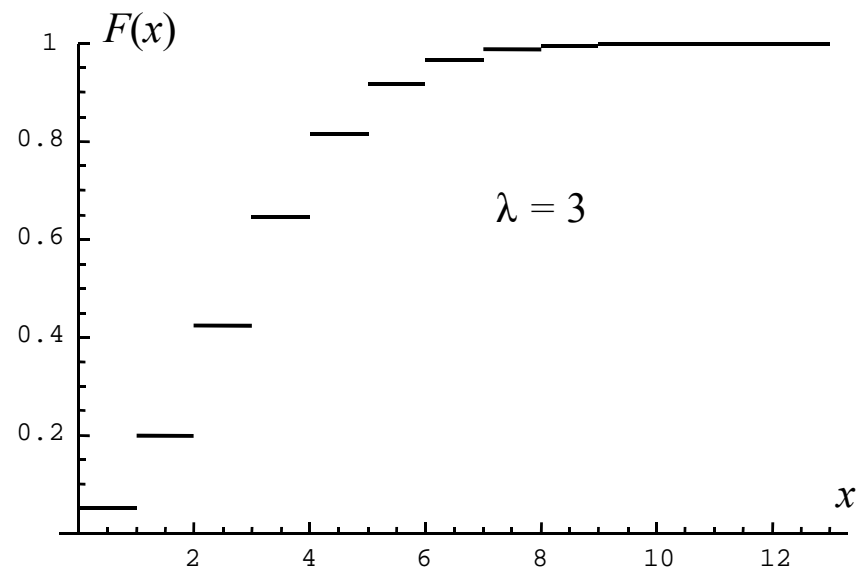
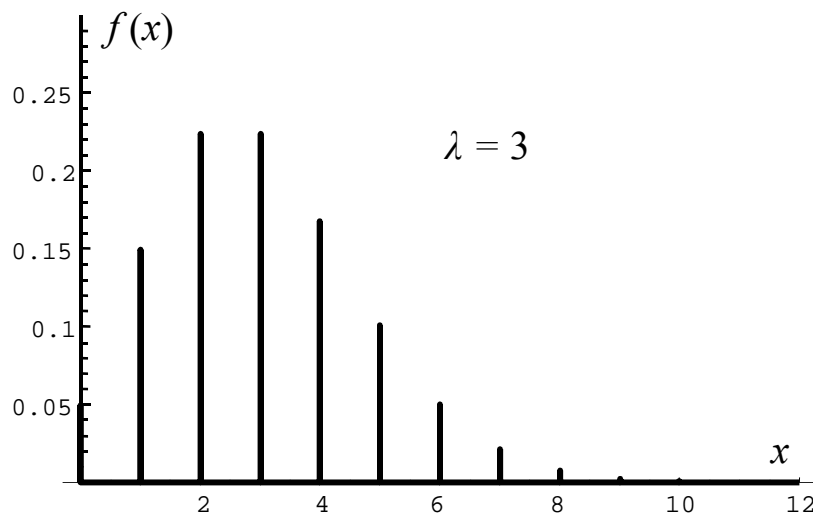
Ορισμός Η κατανομή με σ.π.

$$f(x) = e^{-\lambda} \frac{\lambda^x}{x!}, \quad x = 0, 1, 2, \dots$$

καλείται κατανομή Poisson με παράμετρο λ (συμβολίζεται και με $Po(\lambda)$).

- Η συνάρτηση κατανομής της κατανομής Poisson θα είναι

$$F(x) = P(X \leq x) = \sum_{i=0}^x f(i) = e^{-\lambda} \sum_{i=0}^x \frac{\lambda^i}{i!}, \quad x = 0, 1, 2, \dots$$



- Έστω τώρα μία τ.μ. $X \sim \text{Po}(p)$. Η μέση τιμή της θα είναι

$$E(X) = \sum_{x=0}^{\infty} x f_X(x) = \sum_{x=1}^{\infty} x e^{-\lambda} \frac{\lambda^x}{x!} = \lambda e^{-\lambda} \sum_{x=1}^{\infty} \frac{\lambda^{x-1}}{(x-1)!} = \lambda e^{-\lambda} e^{\lambda} = \lambda .$$

Επίσης

$$V(X) = E(X^2) - E(X)^2 = \lambda^2 + \lambda - \lambda^2 = \lambda .$$

Άσκηση 4.6. Ο αριθμός X των τυπογραφικών λαθών σε μια σελίδα ενός βιβλίου ακολουθεί την κατανομή Poisson με παράμετρο $\lambda = 5$. Να υπολογιστεί η πιθανότητα μια σελίδα να περιέχει 2 ακριβώς λάθη

Λύση. Αν X το πλήθος των τυπογραφικών λαθών σε μια σελίδα ενός βιβλίου, τότε $X \sim \text{Po}(\lambda)$. Θα ισχύει ότι

$$P(X = 2) = e^{-5} \frac{5^2}{2!} \approx 0.0842$$

Η Υπεργεωμετρική κατανομή.

- Έστω μία κάλπη η οποία περιέχει A λευκές και $N-A$ μαύρες σφαίρες.
- Αν επιλέξουμε στην τύχη n σφαίρες (χωρίς επανάθεση) από την κάλπη αυτή και συμβολίσουμε με X τον αριθμό των λευκών σφαιρών στο δείγμα των n σφαιρών, τότε η τ.μ. X θα ακολουθεί την *Υπεργεωμετρική κατανομή με παραμέτρους A, N, n .*

Ορισμός *H κατανομή με σ.π.*

$$f(x) = \frac{\binom{A}{x} \binom{N-A}{n-x}}{\binom{N}{n}}, \quad x = \max\{0, n + A - N\}, \dots, \min\{A, n\}$$

καλείται υπεργεωμετρική κατανομή με παραμ. A, N, n ($A, n < N$) (συμβ. $HG(A, N, n)$).

- Αν μία τ.μ. X ακολουθεί την υπεργεωμετρική κατανομή με παραμέτρους A, N, n τότε αποδεικνύεται ότι

$$E(X) = n \frac{A}{N} \quad \text{και} \quad V(X) = n \frac{A}{N} \left(1 - \frac{A}{N}\right) \frac{N-n}{N-1}.$$

Άσκηση Σε μία κλήρωση Lotto τοποθετούνται στην κληρωτίδα 49 σφαίρες αριθμημένες από το 1 έως το 49 και εκλέγονται στην τύχη 6 αριθμοί που κερδίζουν. Ποια είναι η πιθανότητα να περιέχονται 4 αριθμοί που κερδίζουν ανάμεσα σε 20 αριθμούς που έχουμε προσημειώσει;

Λύση. i) Η κληρωτίδα περιέχει 49 σφαίρες από τις οποίες έχουμε προσημειώσει τις 20. Ας θεωρήσουμε αυτές τις 20 σφαίρες ως λευκές. Δηλαδή $A = 20$ και $N = 49$.

Από την κάλπη τυχαία επιλέγουμε $n = 6$ σφαίρες. Αν X είναι το πλήθος των προσημειωμένων («λευκών») σφαιρών στο δείγμα μεγέθους 6 τότε ζητείται η πιθανότητα

$$P(X = 4) = \frac{\binom{A}{x} \binom{N - A}{n - x}}{\binom{N}{n}} = \frac{\binom{20}{4} \binom{49 - 20}{6 - 4}}{\binom{49}{6}} = \frac{\binom{20}{4} \binom{29}{2}}{\binom{49}{6}}.$$

Η ομοιόμορφη συνεχής κατανομή.

Ορισμός 4.6. Η συνεχής κατανομή με σ.π.π.

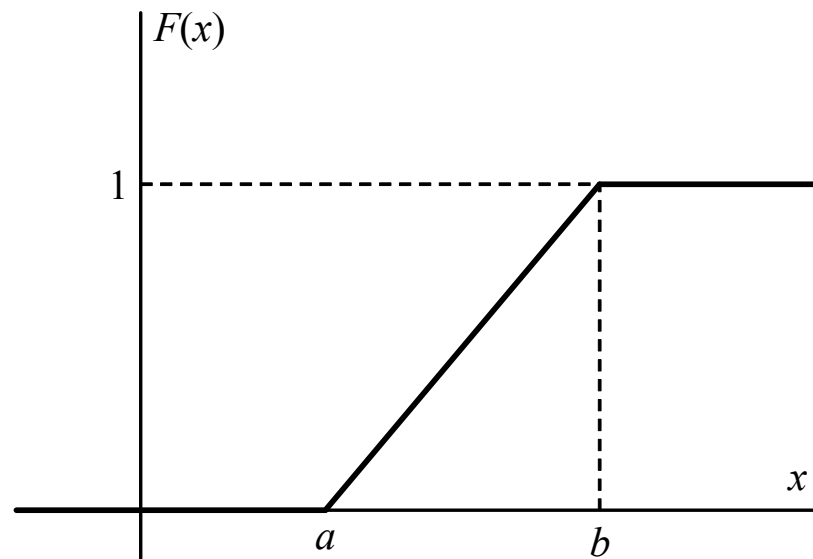
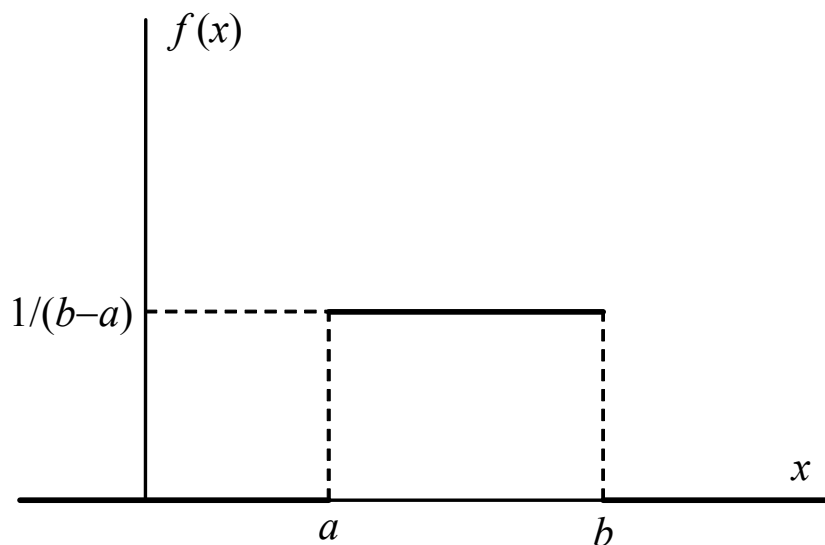
$$f(x) = \frac{1}{b-a}, \quad x \in [a, b]$$

($f(x) = 0, x \notin [a, b]$) καλείται συνεχής ομοιόμορφη κατανομή στο διάστημα $[a, b]$.

- Η σ.κ. της συνεχούς ομοιόμορφης κατανομής θα είναι

$$F(x) = \int_{-\infty}^x f(t) dt = \int_a^x \frac{1}{b-a} dt = \frac{x-a}{b-a}, \quad x \in [a, b]$$

ενώ $F(x) = 0$ αν $x < a$, $F(x) = 1$ αν $x > b$.



- Η μέση τιμή και διασπορά της συνεχούς ομοιόμορφης κατανομής θα είναι

$$E(X) = \int_{-\infty}^{\infty} xf(x)dx = \int_a^b x \frac{1}{b-a} dx = \frac{1}{b-a} \left[\frac{x^2}{2} \right]_a^b = \frac{1}{b-a} \frac{b^2 - a^2}{2} = \frac{a+b}{2}$$

και

$$V(X) = E(X^2) - E(X)^2 = \frac{a^2 + ab + b^2}{3} - \frac{(a+b)^2}{4} = \frac{(a-b)^2}{12}.$$

Η εκθετική κατανομή.

- Η εκθετική κατανομή εμφανίζεται συνήθως σε περιπτώσεις όπου μελετάμε το χρόνο αναμονής μέχρι την πραγματοποίηση ενός γεγονότος.

Ορισμός Η συνεχής κατανομή με σ.π.π.

$$f(x) = \lambda e^{-\lambda x}, \quad x \geq 0 \quad (\lambda > 0)$$

($f(x) = 0, x < 0$) καλείται εκθετική κατανομή με παράμετρο λ .

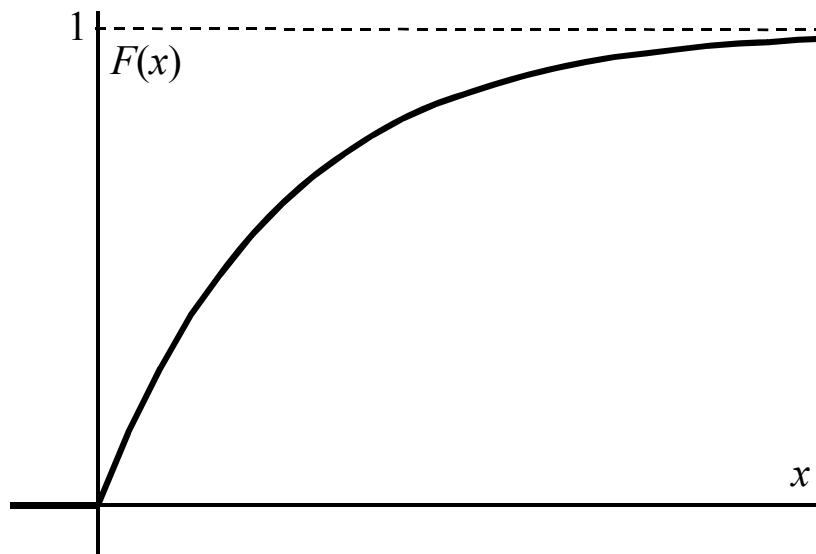
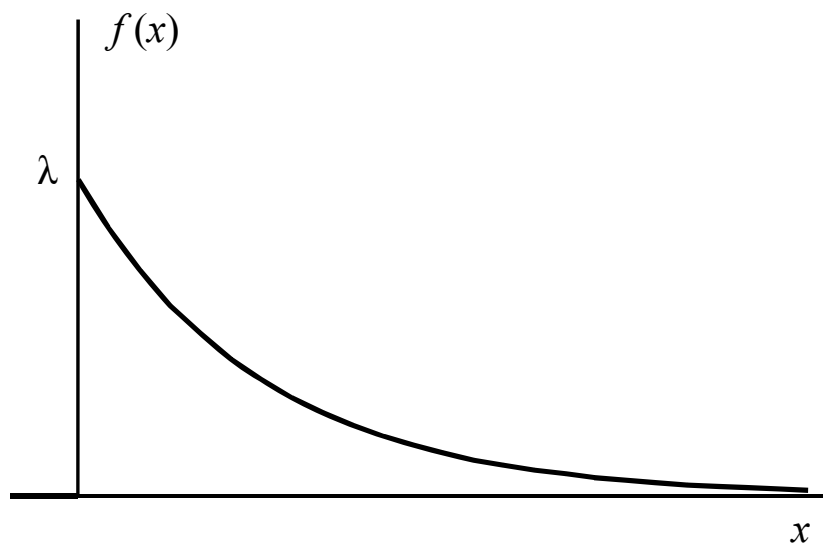
- Η συνάρτηση κατανομής της εκθετικής κατανομής θα είναι

$$F(x) = \int_{-\infty}^x f(t) dt = \int_0^x \lambda e^{-\lambda t} dt = 1 - e^{-\lambda x}, \quad x \geq 0$$

ενώ $F(x) = 0$ αν $x < 0$.

- Η μέση τιμή και διασπορά της εκθετικής κατανομής θα είναι

$$E(X) = \frac{1}{\lambda} \quad \text{και} \quad V(X) = \frac{1}{\lambda^2}.$$



Άσκηση. Η διάρκεια σε λεπτά των υπεραστικών τηλεφωνικών συνδιαλέξεων ακολουθεί την εκθετική κατανομή με μέση τιμή 2 λεπτά. Να βρεθούν οι πιθανότητες η διάρκεια μιας υπεραστικής συνδιάλεξης (α) να είναι μεταξύ 4 και 6 λεπτών (β) να είναι μικρότερη από 6 λεπτά δεδομένου ότι ήταν μεγαλύτερη από 4 λεπτά.

Λύση. Αν X είναι η διάρκεια σε λεπτά των υπεραστικών τηλεφωνικών συνδιαλέξεων τότε $E(X) = 1/\lambda = 2$ και άρα, $F_X(x) = P(X \leq x) = 1 - e^{-\lambda x} = 1 - e^{-x/2}$, $x \geq 0$.

$$(α) \quad P(4 < X < 6) = F_X(6) - F_X(4) = 1 - e^{-6/2} - 1 + e^{-4/2} = e^{-4/2} - e^{-6/2} \approx 0.0855,$$

$$(β) \quad P(X < 6 | X > 4) = \frac{P(4 < X < 6)}{P(X > 4)} = \frac{F_X(6) - F_X(4)}{1 - F_X(4)} = \frac{e^{-4/2} - e^{-6/2}}{e^{-4/2}} \approx 0.6321.$$

Η κανονική κατανομή

- Η κανονική κατανομή είναι η σημαντικότερη κατανομή με τις περισσότερες εφαρμογές. Σύμφωνα με το *κεντρικό οριακό θεώρημα* (θα διατυπωθεί σε επόμενη διάλεξη) κάθε φυσική ποσότητα της οποίας η τιμή μπορεί να θεωρηθεί ότι διαμορφώνεται από ένα μεγάλο αριθμό (ανεξάρτητων) παραγόντων ακολουθεί προσεγγιστικά κανονική κατανομή.

Ορισμός Η συνεχής κατανομή με σ.π.π.

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

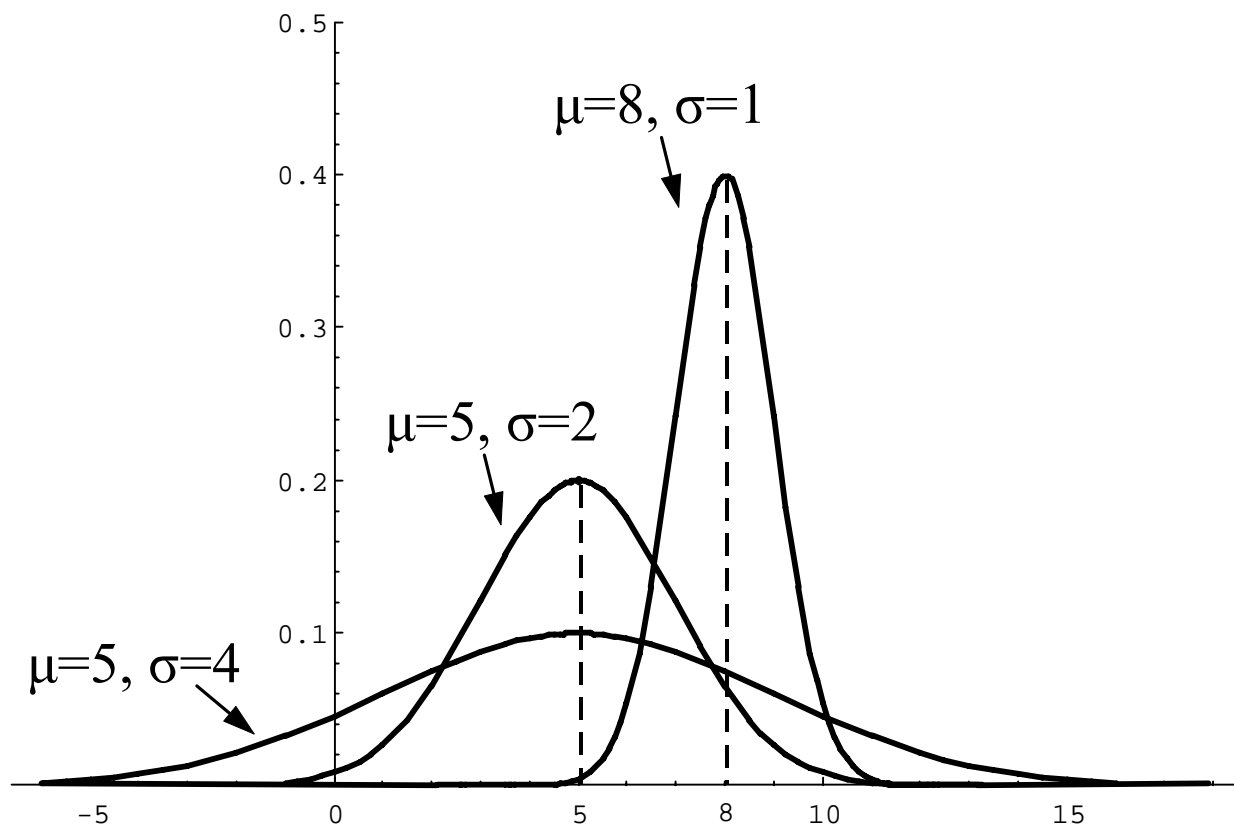
καλείται *κανονική κατανομή με παραμέτρους* μ, σ^2 . (συμβ. με $N(\mu, \sigma^2)$).

- Αποδεικνύεται ότι

$$E(X) = \int_{-\infty}^{\infty} xf(x) dx = \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{\infty} xe^{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}} dx = \mu$$

και $V(X) = \sigma^2$.

Το γράφημα της συνάρτησης πυκνότητας πιθανότητας της $N(\mu, \sigma^2)$ δίνεται στο επόμενο σχήμα για α) $\mu = 8, \sigma = 1$, β) $\mu = 5, \sigma = 2$, γ) $\mu = 5, \sigma = 4$.



Πρόταση Αν η τ.μ. $X \sim N(\mu, \sigma^2)$ τότε και η τ.μ. $(a, b \in \mathbf{R}, a \neq 0)$

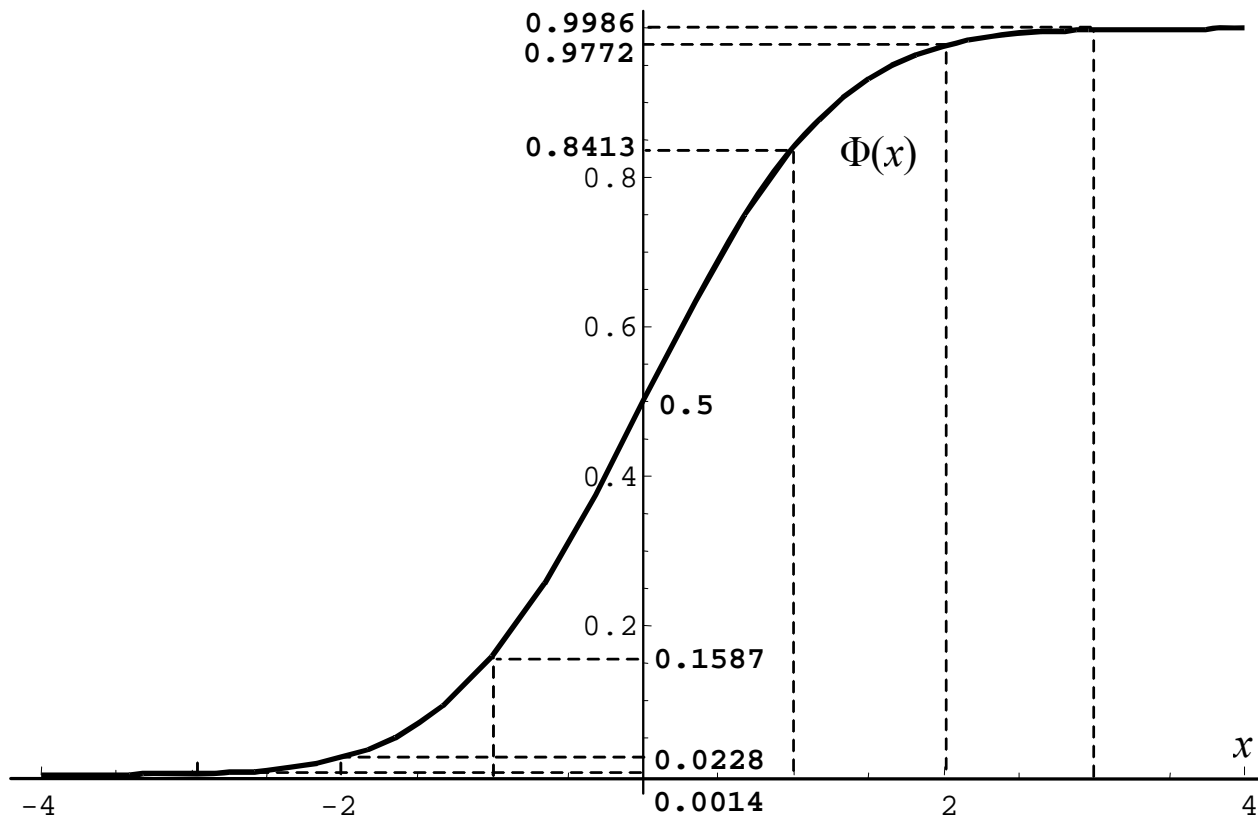
$$Y = aX + b \sim N(a\mu + b, a^2\sigma^2).$$

- Η κανονική κατανομή $N(0,1)$ (δηλ. $\mu=0, \sigma=1$) θα καλείται *τυπική κανονική κατανομή* με συνάρτηση πυκνότητας πιθανότητας

$$f_{N(0,1)}(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{x^2}{2}}, \quad x \in \mathbf{R}.$$

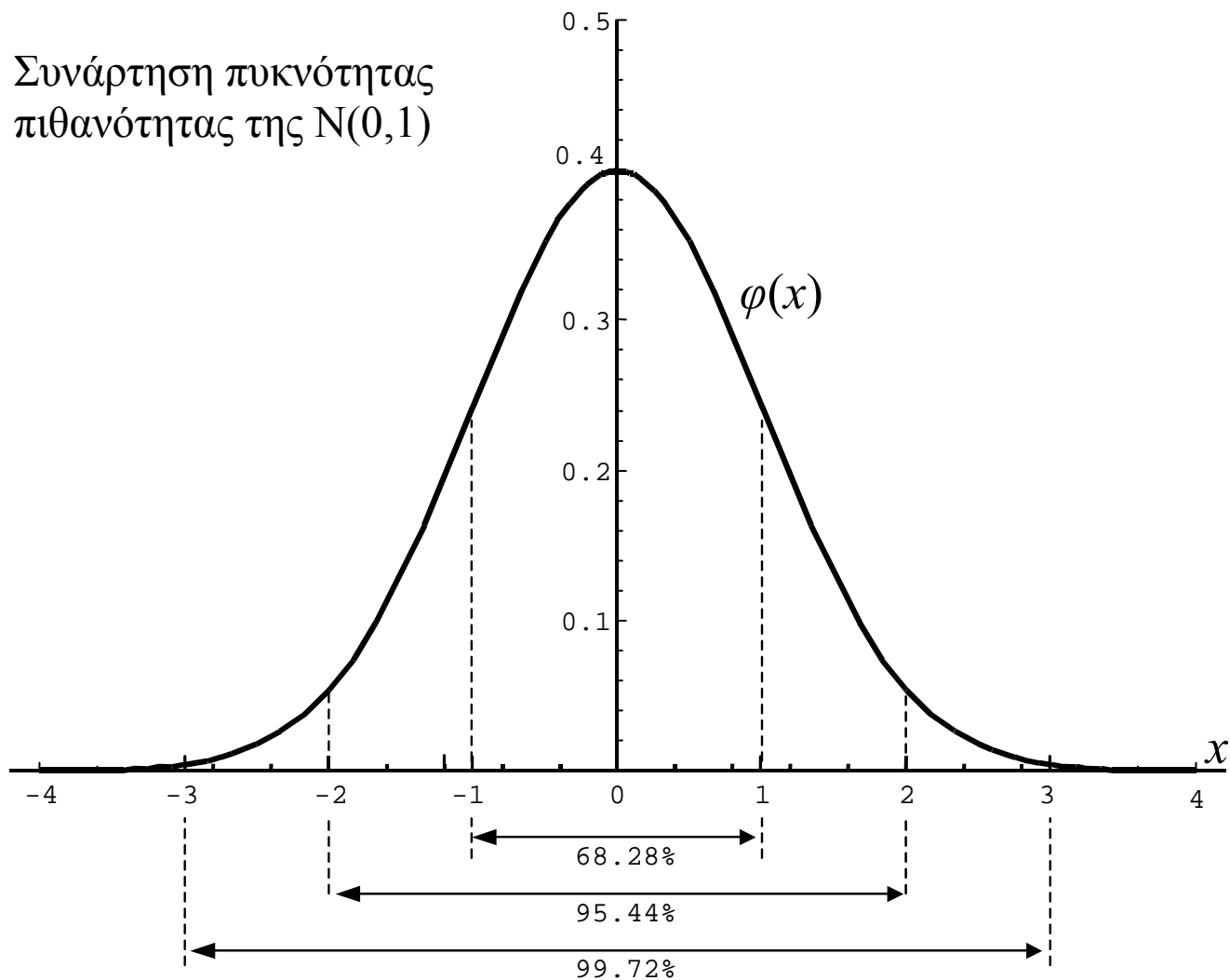
- Η σ.π. και η σ.κ. της $N(0,1)$ συμβολίζονται συνήθως με $\varphi(x)$ και $\Phi(x)$ αντίστοιχα.

Η συνάρτηση κατανομής Φ της τυπικής κανονικής



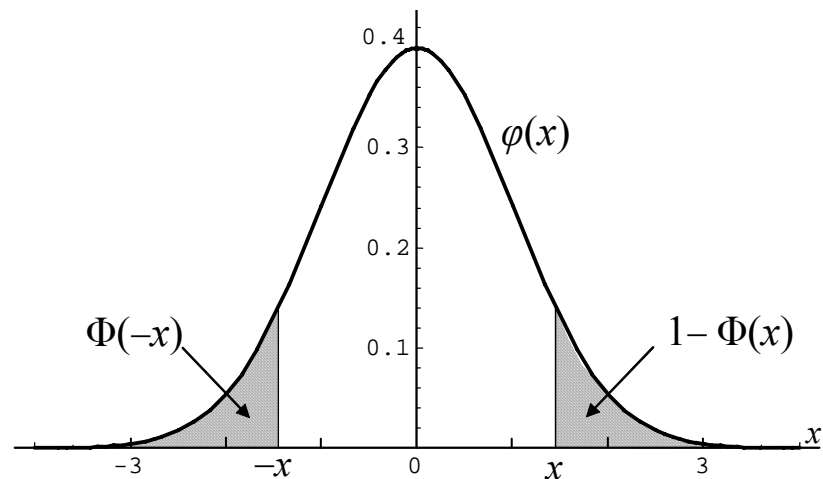
Ενδεικτικά, $\Phi(-3)\approx 0.0014$, $\Phi(-2)\approx 0.0228$, $\Phi(-1)\approx 0.1587$,
 $\Phi(0)=0.5$, $\Phi(1)\approx 0.8423$, $\Phi(2)\approx 0.9772$, $\Phi(3)\approx 0.9986$.

Η συνάρτηση πυκνότητας πιθανότητας της τυπικής κανονικής θα έχει τη μορφή:



Επίσης, λόγω της συμμετρίας της φ θα είναι

$$\Phi(-x) = 1 - \Phi(x), \quad x \in \mathbb{R}.$$



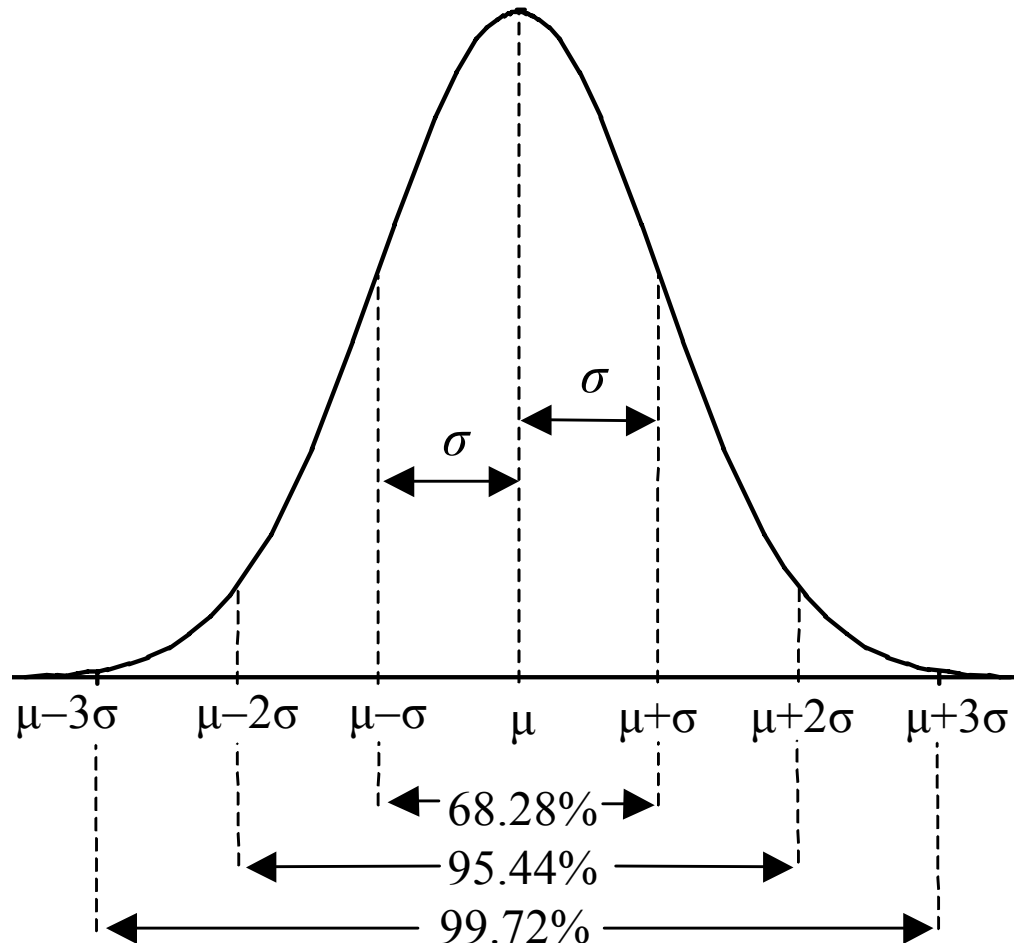
Αν η τ.μ. $X \sim N(\mu, \sigma^2)$ τότε θα ισχύει ότι η τ.μ.

$$Z = \frac{X - \mu}{\sigma} = \frac{1}{\sigma} X - \frac{\mu}{\sigma} \sim N\left(\frac{1}{\sigma}\mu - \frac{\mu}{\sigma}, \frac{1}{\sigma^2}\sigma^2\right) = N(0,1)$$

και συνεπώς,

$$P(X \leq x) = P\left(\frac{X - \mu}{\sigma} \leq \frac{x - \mu}{\sigma}\right) = P\left(Z \leq \frac{x - \mu}{\sigma}\right) = \Phi\left(\frac{x - \mu}{\sigma}\right)$$

- Αν μία τ.μ. X ακολουθεί $N(\mu, \sigma^2)$ τότε παίρνει τιμές μεταξύ του $\mu-3\sigma$ και του $\mu+3\sigma$ με πιθανότητα σχεδόν 1, τιμές μεταξύ του $\mu-2\sigma$ και του $\mu+2\sigma$ με πιθανότητα περίπου 95% και τιμές μεταξύ του $\mu-\sigma$ και του $\mu+\sigma$ με πιθανότητα περίπου 68%.



Άσκηση. Αν η τ.μ. $X \sim N(6,4)$ να υπολογιστούν οι πιθανότητες

$$\alpha) P(X < 6), \quad \beta) P(X \geq 3), \quad \gamma) P(2 < X < 8)$$

Λύση. Η τ.μ. $Z = \frac{X-6}{2} \sim N(0,1)$. Άρα,

$$(\alpha) P(X < 6) = P\left(\frac{X-6}{2} < \frac{6-6}{2}\right) = P(Z < 0) = \Phi(0) = 0.5$$

$$(\beta) P(X \geq 3) = P\left(\frac{X-6}{2} > \frac{3-6}{2}\right) = 1 - P(Z \leq -1.5) = 1 - \Phi(-1.5) = \Phi(1.5) \approx 0.9332$$

$$\begin{aligned} (\gamma) P(2 < X < 8) &= P\left(\frac{2-6}{2} < \frac{X-6}{2} < \frac{8-6}{2}\right) = P(-2 < Z < 1) = \Phi(1) - \Phi(-2) \\ &= \Phi(1) - 1 + \Phi(2) \approx 0.8413 - 1 + 0.9772 = 0.8185 \end{aligned}$$

Η κατανομή Γάμμα / Erlang.

- Μία άλλη σημαντική κατανομή είναι η *κατανομή Γάμμα* η οποία μπορεί να θεωρηθεί ως γενίκευση της εκθετικής κατανομής.

Ορισμός Η κατανομή με σ.π.π.

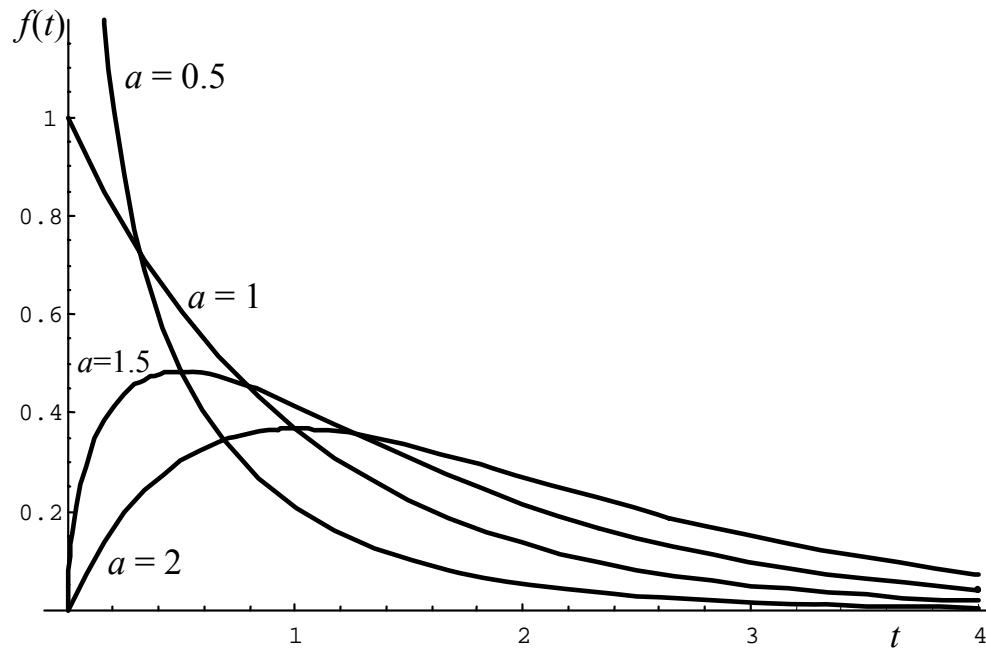
$$f(t) = \frac{\lambda^a}{\Gamma(a)} t^{a-1} e^{-\lambda t}, \quad t \geq 0$$

όπου $\lambda > 0$, και $a \geq 0$ καλείται *κατανομή Γάμμα* με παραμέτρους (λ, a) .

- Υπενθυμίζεται ότι η *συνάρτηση γάμμα* είναι η

$$\Gamma(a) = \int_0^{\infty} x^{a-1} e^{-x} dx.$$

($\Gamma(a+1) = a\Gamma(a)$, $\Gamma(n) = (n-1)!$, $n \in \mathbb{N}$, $\Gamma(1/2) = \sqrt{\pi}$).



Αν $X \sim \text{Γάμμα}(a, \lambda)$ τότε

$$E(X^r) = \frac{(a+r-1)(a+r-2)\cdots a}{\lambda^r}$$

και για $r = 1, 2$ προκύπτει ότι

$$E(X) = \frac{a}{\lambda}, \quad E(X^2) = \frac{(a+1)a}{\lambda^2}, \quad V(X) = E(X^2) - E(X)^2 = \frac{(a+1)a}{\lambda^2} - \frac{a^2}{\lambda^2} = \frac{a}{\lambda^2}.$$

Η κατανομή Weibull

- Η κατ. Weibull μπορεί και αυτή να θεωρηθεί ως γενίκευση της εκθετικής κατανομής

Ορισμός Η κατανομή με σ.π.π.

$$f(t) = a\lambda^a t^{a-1} e^{-(\lambda t)^a}, t \geq 0$$

όπου $\lambda > 0$, και $a \geq 0$ καλείται κατανομή Weibull με παραμέτρους (λ, a) .

- Η σ.κ. της θα είναι

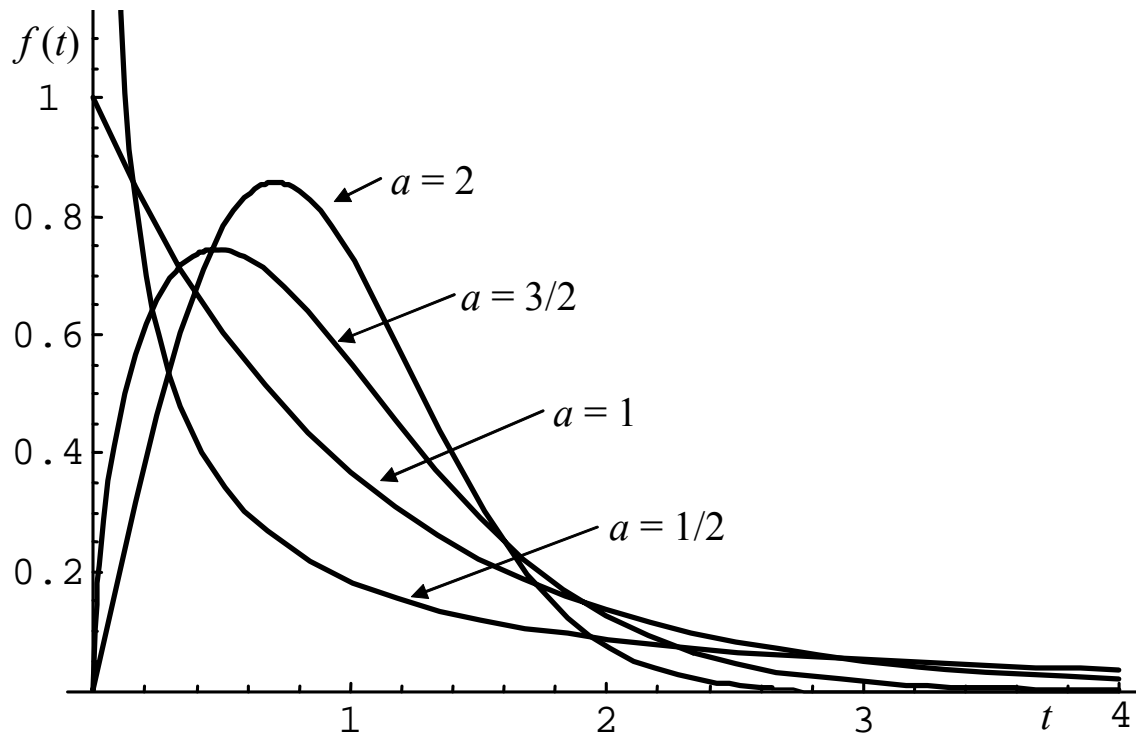
$$F(t) = 1 - e^{-(\lambda t)^a}, \lambda > 0, a > 0, t > 0.$$

- Ισχύει ότι

$$E(T^n) = a\lambda^a \int_0^\infty \left(\frac{x^{1/a}}{\lambda}\right)^{n+a-1} e^{-x} \frac{x^{\frac{1}{a}-1}}{a\lambda} dx = \lambda^{-n} \int_0^\infty x^{\frac{n+a}{a}-1} e^{-x} dx = \lambda^{-n} \Gamma\left(\frac{n+a}{a}\right),$$

Συνεπώς,

$$E(T) = \lambda^{-1} \Gamma(1+a^{-1}) \text{ και } E(T^2) = \lambda^{-2} \Gamma(1+2a^{-1}),$$
$$V(T) = E(T^2) - E(T)^2 = \lambda^{-2} \left(\Gamma(1+2a^{-1}) - (\Gamma(1+a^{-1}))^2 \right).$$



- Η παράμετρος a καλείται παράμετρος «μορφής» (*shape parameter*). Όταν το a αυξάνεται, η καμπύλη της σ.π.π. f γίνεται «στενότερη».
- Η παράμετρος λ καλείται παράμετρος κλίμακας (*scale parameter*) διότι η κατανομή της Weibull εξαρτάται από το λ και το t μόνο μέσα από το λt .

Η Λογαριθμοκανονική Κατανομή.

- Η κατανομή αυτή εμφανίζεται πολύ συχνά στην στοχαστική χρηματοοικονομική ανάλυση.

Ορισμός Έστω $X \sim N(\mu, \sigma^2)$. Η κατανομή της τ.μ.

$$Y = e^X$$

καλείται λογαριθμοκανονική (*lognormal*) κατανομή με παραμέτρους μ, σ^2 ($LN(\mu, \sigma^2)$).

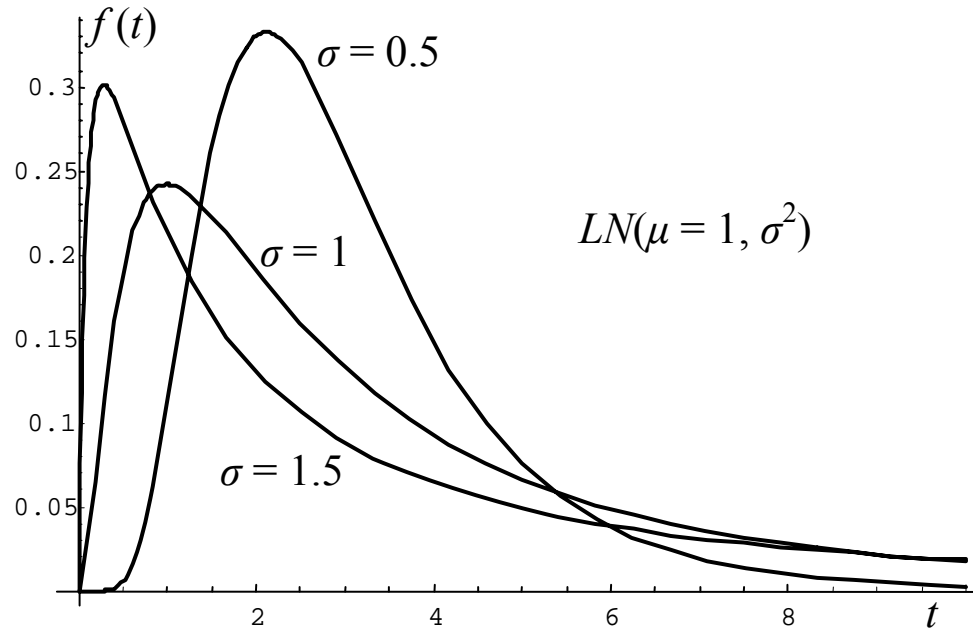
- Επομένως, αν $Y \sim LN(\mu, \sigma^2)$ τότε η τ.μ. $\ln Y \sim N(\mu, \sigma^2)$.

- Η τ.μ. Y θα έχει σ.κ.

$$F_{LN}(t) = P(Y \leq t) = P(e^X \leq t) = P(X \leq \ln t) = P\left(\frac{X - \mu}{\sigma} \leq \frac{\ln t - \mu}{\sigma}\right) = \Phi\left(\frac{\ln t - \mu}{\sigma}\right), t \geq 0$$

και σ.π.π.

$$f_{LN}(t) = \frac{d}{dt} \Phi\left(\frac{\ln t - \mu}{\sigma}\right) = \Phi'\left(\frac{\ln t - \mu}{\sigma}\right) \cdot \frac{d}{dt} \left(\frac{\ln t - \mu}{\sigma}\right) = \frac{1}{t\sqrt{2\pi\sigma^2}} e^{-\frac{(\ln t - \mu)^2}{2\sigma^2}}, t \geq 0$$



Αν $Y \sim LN(\mu, \sigma^2)$ τότε

$$E(Y^r) = E(e^{rX}) = E\left(e^{\sigma \cdot r \cdot \left(\frac{X-\mu}{\sigma}\right) + r\mu}\right) = e^{r\mu} E(e^{\sigma \cdot r Z}) = e^{r\mu} e^{(\sigma \cdot r)^2 / 2} = e^{r\mu + \frac{1}{2} r^2 \sigma^2}, \quad r = 1, 2, \dots$$

από όπου άμεσα προκύπτει ότι

$$E(T) = e^{\mu + \frac{1}{2} \sigma^2},$$

$$E(T^2) = e^{2\mu + 2\sigma^2}, \quad V(T) = E(T^2) - E(T)^2 = e^{2\mu + 2\sigma^2} - \left(e^{\mu + \frac{1}{2} \sigma^2}\right)^2 = e^{2\mu + \sigma^2} (e^{\sigma^2} - 1).$$