

# Πανεπιστήμιο Πελοποννήσου

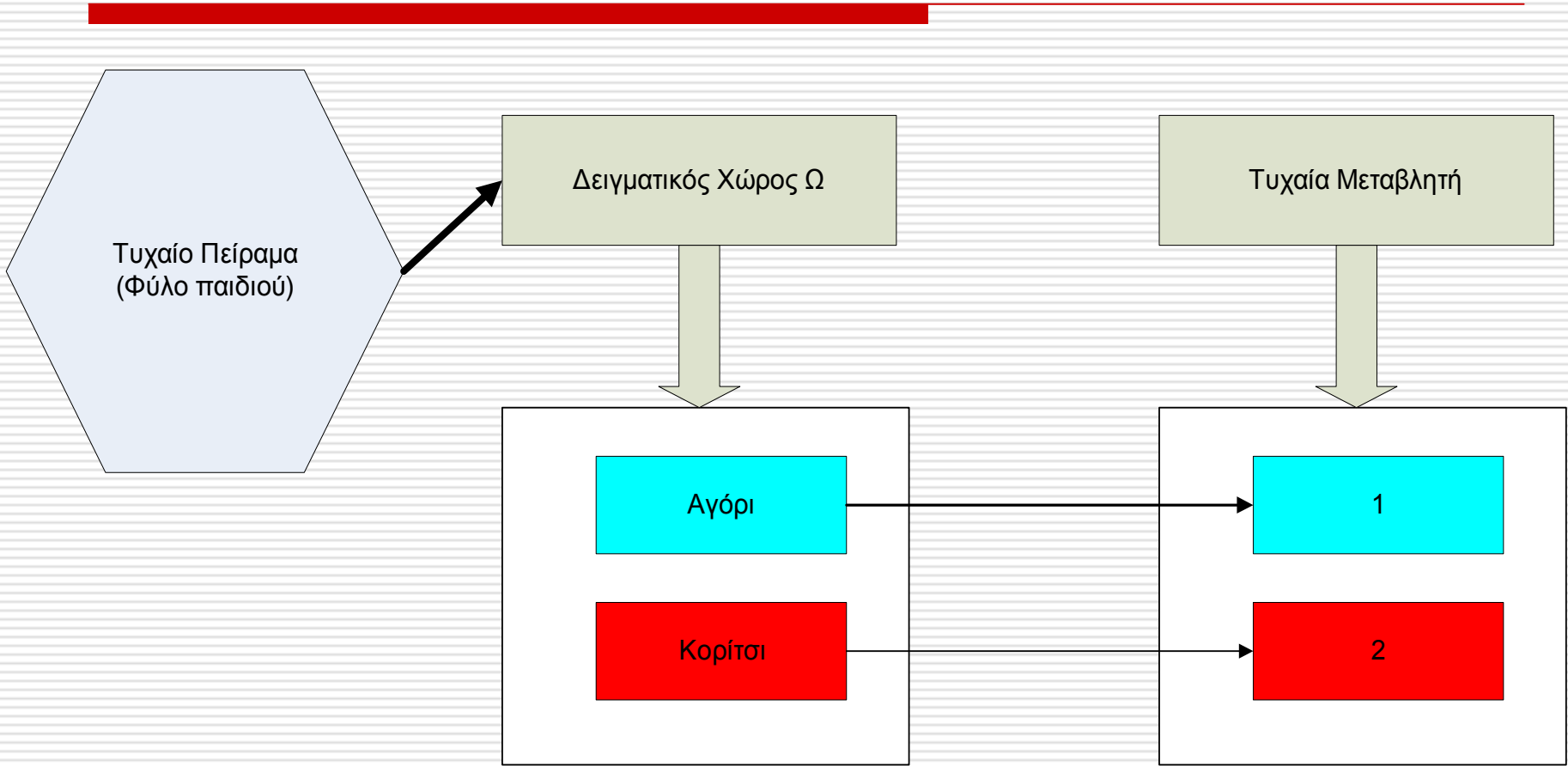
---

Τυχαίες μεταβλητές  
Κατανομές

# Τυχαία Μεταβλητή (τ.μ.)

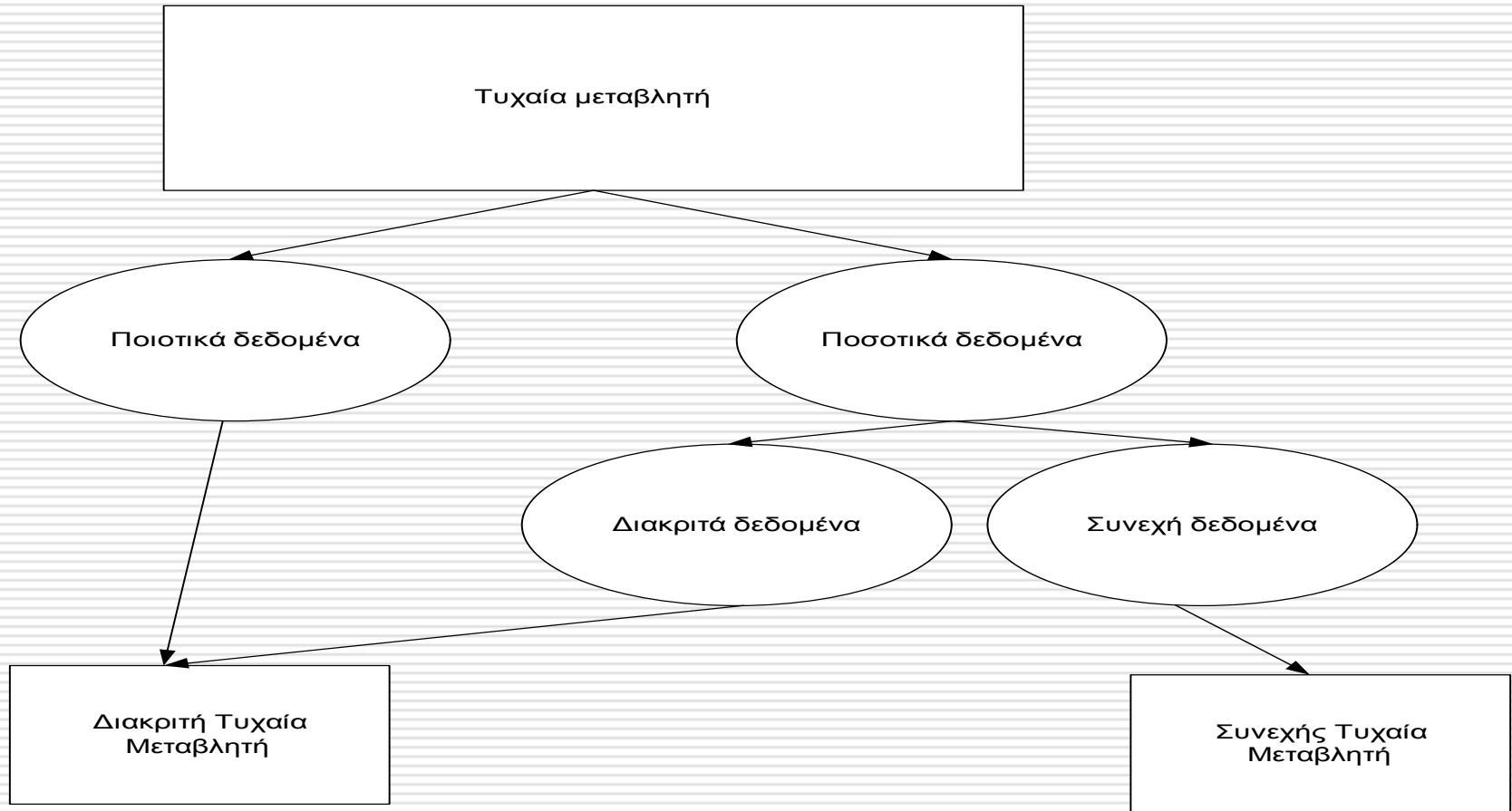
---

- Τυχαία μεταβλητή (τ.μ.) ονομάζεται η συνάρτηση που απεικονίζει το σύνολο των δυνατών αποτελεσμάτων ενός πειράματος στο σύνολο των πραγματικών αριθμών
- Οι τμ συμβολίζονται με κεφαλαία γράμματα πχ  $X, Y, Z$



# Ποσοτικά και Ποιοτικά Δεδομένα

---



# Συνάρτηση Πιθανότητας

---

- Αν η τμ είναι διακριτή, τότε η συνάρτηση που δίνει την πιθανότητα η τμ  $X$  να παίρνει την τιμή  $x$ , λέγεται **συνάρτηση πιθανότητας** (σ.π.) της τμ  $X$ , Συμβολίζεται με  $f(x) = P(X=x)$

# Ιδιότητες της Συνάρτησης Πιθανότητας

---

1.  $f(x) \geq 0$ , για κάθε τιμή  $x$  της τμ  $X$
2. Το άθροισμα των πιθανοτήτων για όλες τις τιμές της τμ  $X$ , πρέπει να είναι ίσο με 1

$$\sum_x f(x) = \sum_x P(X = x) = 1$$

# Άσκηση

---

- Έστω η διακριτή τμ  $X$ . Ποια η πιθανότητα  $P(X > 3)$

$X$	$P(X=x)$
1	$4a$
2	$3a$
3	$2a$
4	$1a$

# Συνάρτηση Αθροιστικής Κατανομής

---

- Η συνάρτηση  $F(x)$  που ορίζεται:
  - $F(x) = P(X \leq x)$ , για κάθε  $x$  που ανήκει στο  $\mathbb{R}$

ονομάζεται **συνάρτηση αθροιστικής κατανομής (σ.α.κ)** της τμ  $X$  και δίνει την πιθανότητα η τμ  $X$  να πάρει όλες τις τιμές της μέχρι το σημείο  $x$



# Συνάρτηση Πυκνότητας Πιθανότητας

---

- Αν η τμ  $X$  είναι συνεχής, τότε υπάρχει συνάρτηση  $f(x)$  που ονομάζεται **συνάρτηση πυκνότητας πιθανότητας** (σ.π.π.) της τμ  $X$ , τέτοια ώστε:

$$F(x) = P(X \leq x) = \int_{-\infty}^x f(t) dt, x \in \mathcal{R}$$

# Ιδιότητες της Συνάρτησης Πυκνότητας Πιθανότητας

---

1.  $f(t) \geq 0$
2. Το εμβαδόν κάτω από την καμπύλη  $f(t)$  ισούται με 1

$$\int_{-\infty}^{\infty} f(t) dt = 1$$

# Μέση τιμή ή Αναμενόμενη τιμή

---

- Μέση τιμή ή αναμενόμενη τιμή (ή μαθηματική ελπίδα) της τμ  $X$  ορίζεται η συνάρτηση

$$E(X) = \begin{cases} \sum x \cdot f(x), & \text{αν η } X \text{ είναι διακριτή} \\ \int_{-\infty}^{\infty} x \cdot f(x) dx, & \text{αν η } X \text{ είναι συνεχής} \end{cases}$$

# Πείραμα Bernoulli

---

- Το τυχαίο πείραμα που έχει μόνο δύο πιθανά αποτελέσματα (επιτυχία ή αποτυχία), ονομάζεται πείραμα Bernoulli.

# Αναμενόμενη τιμή μιας συνάρτησης της τμ $X$

---

- **Μέση τιμή** ή **αναμενόμενη τιμή** μιας συνάρτησης  $g(X)$  της τμ  $X$  συμβολίζεται σαν  **$E(X)$**  ή  **$\mu$**  και ορίζεται:

$$E(g(X)) = \begin{cases} \sum g(x) \cdot f(x), & \text{αν η } X \text{ είναι διακριτή} \\ \int_{-\infty}^{\infty} g(x) \cdot f(x) dx, & \text{αν η } X \text{ είναι συνεχής} \end{cases}$$

# Ιδιότητες της αναμενόμενης τιμής

---

1.  $E(c) = c$ , όπου  $c$  είναι μία σταθερά
2.  $E(a * X) = a * E(X)$
3.  $E(a * g(X)) = a * E(g(X))$
4.  $E(X \pm Y) = E(X) \pm E(Y)$
5.  $E(g(X) \pm h(Y)) = E(g(X)) \pm E(h(Y))$
6.  $E(aX \pm b) = a * E(X) \pm b$

# Διασπορά της τμ $X$

---

- Η **διασπορά ή διακύμανση** της τμ  $X$  συμβολίζεται  $V(X)$  ή  $\sigma^2$  και δίνεται από την παρακάτω σχέση:

$$V(X) = E(X - \mu)^2 = \begin{cases} \sum_x (x - \mu)^2 f(x), & X \text{ διακριτή} \\ \int_x (x - \mu)^2 f(x) dx, & X \text{ συνεχής} \end{cases}$$

# Ιδιότητες της διασποράς

---

1.  $V(c) = 0$ , όπου  $c$  είναι μία σταθερά
2.  $V(aX) = a^2V(X)$
3.  $V(aX \pm b) = a^2V(X)$
4.  $V(X) = E(X^2) - \mu^2$
5.  $V(X \pm Y) = V(X) + V(Y)$ , αν οι τμ  $X$  και  $Y$  είναι ανεξάρτητες
6. Η θετική τετραγωνική ρίζα της διασποράς ονομάζεται τυπική απόκλιση και συμβολίζεται με  $\sigma$



# Ροπές

---

- $\nu$ -οστή ροπή της τμ  $X$  ως προς το  $a$  δίνεται από την σχέση  $E(X-a)^\nu$
- $\nu$ -οστή **κεντρική ροπή** της τμ  $X$  δίνεται από την σχέση  $E(X-\mu)^2$
- Η δεύτερη κεντρική ροπή είναι η διασπορά

# Κατανομές

---

## Διακριτές Κατανομές

# Πείραμα ή δοκιμή Bernoulli

---

- Το τυχαίο πείραμα που έχει μόνο δύο αποτελέσματα (επιτυχία ή αποτυχία) ονομάζεται πείραμα ή δοκιμή Bernoulli

# Κατανομή Bernoulli $B(1,p)$

---

- Η τμ  $X$  του ενός πειράματος Bernoulli παίρνει τιμή 1 όταν έχουμε επιτυχία και τιμή 0 όταν έχουμε αποτυχία. Όταν  $p$  είναι η πιθανότητα επιτυχίας, η κατανομή της τμ  $X$  δίνεται:

$$P(X=x) = p^x(1-p)^{1-x}, \quad x=0,1$$

# Διωνυμική (Binomial) $B(n,p)$

---

- Η διωνυμική κατανομή είναι μια διαδικασία  $n$  ανεξάρτητων δοκιμών Bernoulli με την ίδια πιθανότητα επιτυχίας  $p$  σε κάθε δοκιμή. Η τμ  $X$  που ακολουθεί διωνυμική κατανομή, εκφράζει το πλήθος των επιτυχιών στις  $n$  δοκιμές (επαναλήψεις) Bernoulli και παίρνει τιμές  $x=0,1,\dots,n$ . Η συνάρτηση πιθανότητας δίνεται από τον τύπο:

$$P(X = x) = \binom{n}{x} p^x (1-p)^{n-x}$$

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

# Γεωμετρική (Pascal)

---

- Η τμ  $X$  που ακολουθεί Γεωμετρική κατανομή, εκφράζει το πλήθος των επαναλήψεων που πρέπει να γίνουν σε μια διαδικασία Bernoulli μέχρι την πρώτη επιτυχία.
- Το πλήθος των δοκιμών είναι άγνωστο και το πείραμα σταματά στην πρώτη επιτυχία, δηλ  $x=1,2,\dots$
- Η συνάρτηση πιθανότητας είναι:

$$P(X=x)=p(1-p)^{x-1}$$

- $E(X)=1/p$
- $V(X)=(1-p)/p^2$

# Αρνητική Διωνυμική (Negative Binomial)

---

- Η τμ  $X$  που ακολουθεί Αρνητική Διωνυμική κατανομή, εκφράζει το πλήθος των επαναλήψεων Bernoulli που πρέπει να γίνουν για να συμπληρωθούν  $r$  επιτυχίες.
- Το πλήθος των δοκιμών είναι άγνωστο και το πείραμα σταματά στην  $r$  επιτυχία, δηλ  $x=r, r+1, r+2, \dots$
- Η συνάρτηση πιθανότητας είναι:

$$P(X = x) = \binom{x-1}{r-1} p^r (1-p)^{x-r}$$

- $E(X) = r/p$
- $V(X) = r(1-p)/p^2$
- Όταν  $r=1$ , τότε έχουμε τη Γεωμετρική κατανομή

# Poisson $P(\lambda)$

---

- Η κατανομή Poisson είναι η κατανομή των σπάνιων γεγονότων και χρησιμοποιείται όταν θέλουμε να μετρήσουμε τον αριθμό των συμβάντων στη μονάδα μέτρησης
- Τα συμβάντα μπορεί να είναι: τυπογραφικά λάθη ανά σελίδα, τηλεφωνικές κλήσεις στη μονάδα του χρόνου, αυτοκίνητα που περνούν από ένα σημείο στη μονάδα του χρόνου, κτλ





# Poisson $P(\lambda)$

---

- Η τμ  $X$  που ακολουθεί την Poisson κατανομή εκφράζει το πλήθος των γεγονότων στην μονάδα του χρόνου.
- Η παράμετρος  $\lambda$  της Poisson είναι η μέση τιμή εμφάνισης των γεγονότων στην μονάδα του χρόνου
- Η συνάρτηση πιθανότητας δίνεται από:

$$P(X = x) = e^{-\lambda} \frac{\lambda^x}{x!}$$

- $x=0,1,2,\dots$  και  $\lambda>0$
- $E(X)=\lambda$
- $V(X)=\lambda$

# Υπεργεωμετρική Hypergeometrical

---

- Έστω ένας πληθυσμός  $N$  ατόμων ή αντικειμένων
- Από τον πληθυσμό αυτό,  $k$  μέλη έχουν μια συγκεκριμένη ιδιότητα (πχ από τους 100 φοιτητές, 10 είναι από τον νομό Λακωνίας), και κατά συνέπεια  $N-k$  μέλη δεν έχουν την συγκεκριμένη ιδιότητα
- Τυχαίο δείγμα  $n$  ατόμων επιλέγεται (**χωρίς επανάθεση**)
- Η τμ  $X$  που εκφράζει τον αριθμό των μελών που έχουν την ιδιότητα και ανήκουν στο τυχαίο δείγμα ακολουθεί την **Υπεργεωμετρική** κατανομή



# Υπεργεωμετρική

- Η συνάρτηση πιθανότητας της Υπεργεωμετρικής κατανομής δίνεται από τον παρακάτω τύπο:

$$P(X = x) = \frac{\binom{k}{x} \binom{N-k}{v-x}}{\binom{N}{v}}$$

$$x = 0, 1, 2, \dots, v$$

$$E(X) = \frac{v k}{N}$$

$$V(X) = v \frac{k}{N} \frac{N-k}{N} \frac{N-v}{N-1}$$

# Συνεχείς Κατανομές

---

# Ομοιόμορφη $U(a,b)$ Uniform

---

- Η συνεχής τμ  $X$  ακολουθεί την ομοιόμορφη κατανομή (με παραμέτρους  $a$  και  $b$ ) με σ.π.π και αθροιστική κατανομή:

$$f(x) = \begin{cases} \frac{1}{b-a}, & a \leq x \leq b \\ 0, & \textit{otherwise} \end{cases}$$

$$E(X) = \frac{a+b}{2}, \quad V(X) = \frac{(b-a)^2}{12}$$

$$F(x) = P(X \leq x) = \frac{x-a}{b-a}$$

# Εκθετική Exp(λ) Exponential

---

- Η συνεχής τμ  $X$  ακολουθεί την **εκθετική** κατανομή (με παράμετρο  $\lambda$ ) με σ.π.π και αθροιστική κατανομή:

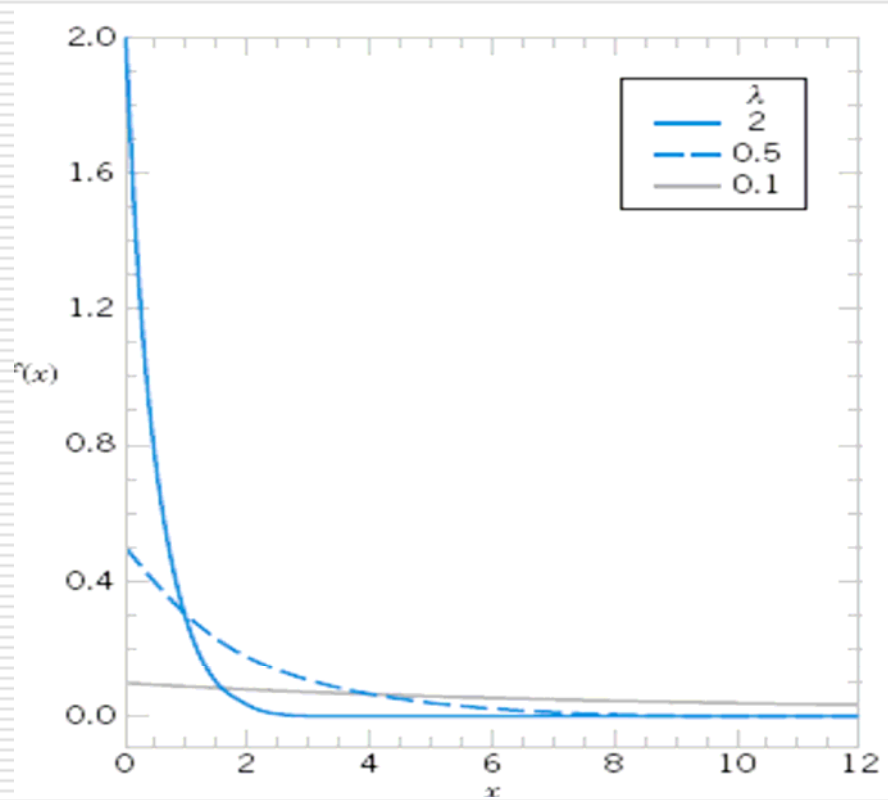
$$f(x) = \begin{cases} \lambda e^{-\lambda x} & , x > 0 \\ 0 & otherwise \end{cases}$$

$$F(x) = 1 - e^{-\lambda x}$$

$$E(X) = 1 / \lambda , \quad V(X) = 1 / \lambda^2$$

# Γραφική Παράσταση

---



# Κανονική Κατανομή $N(\mu, \sigma^2)$

## Normal

---

- Η συνεχής τμ  $X$  ακολουθεί την **κανονική** κατανομή (με παραμέτρους  $\mu$  και  $\sigma^2$ ) με σ.π.π :

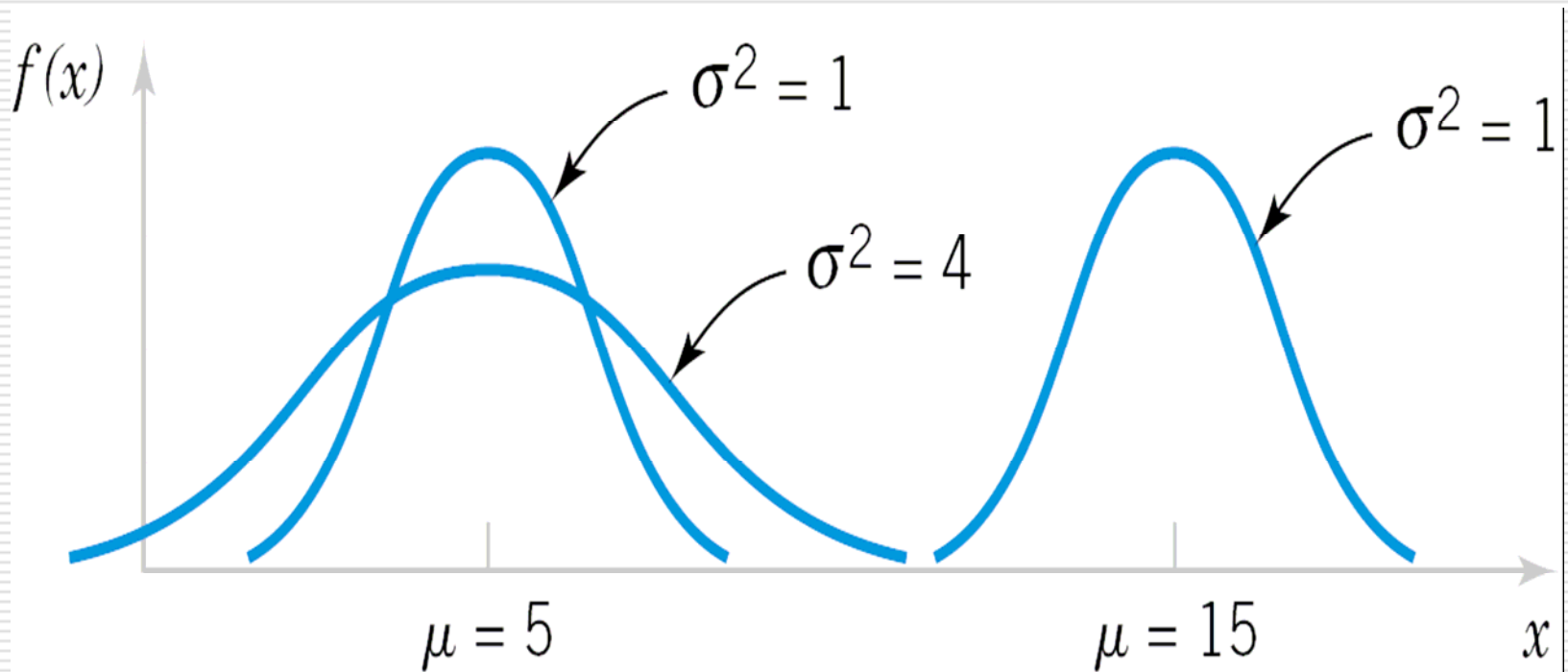
$$f(x) = \frac{1}{\sigma \sqrt{2\pi}} e^{-\frac{1}{2} \left( \frac{x-\mu}{\sigma} \right)^2}$$

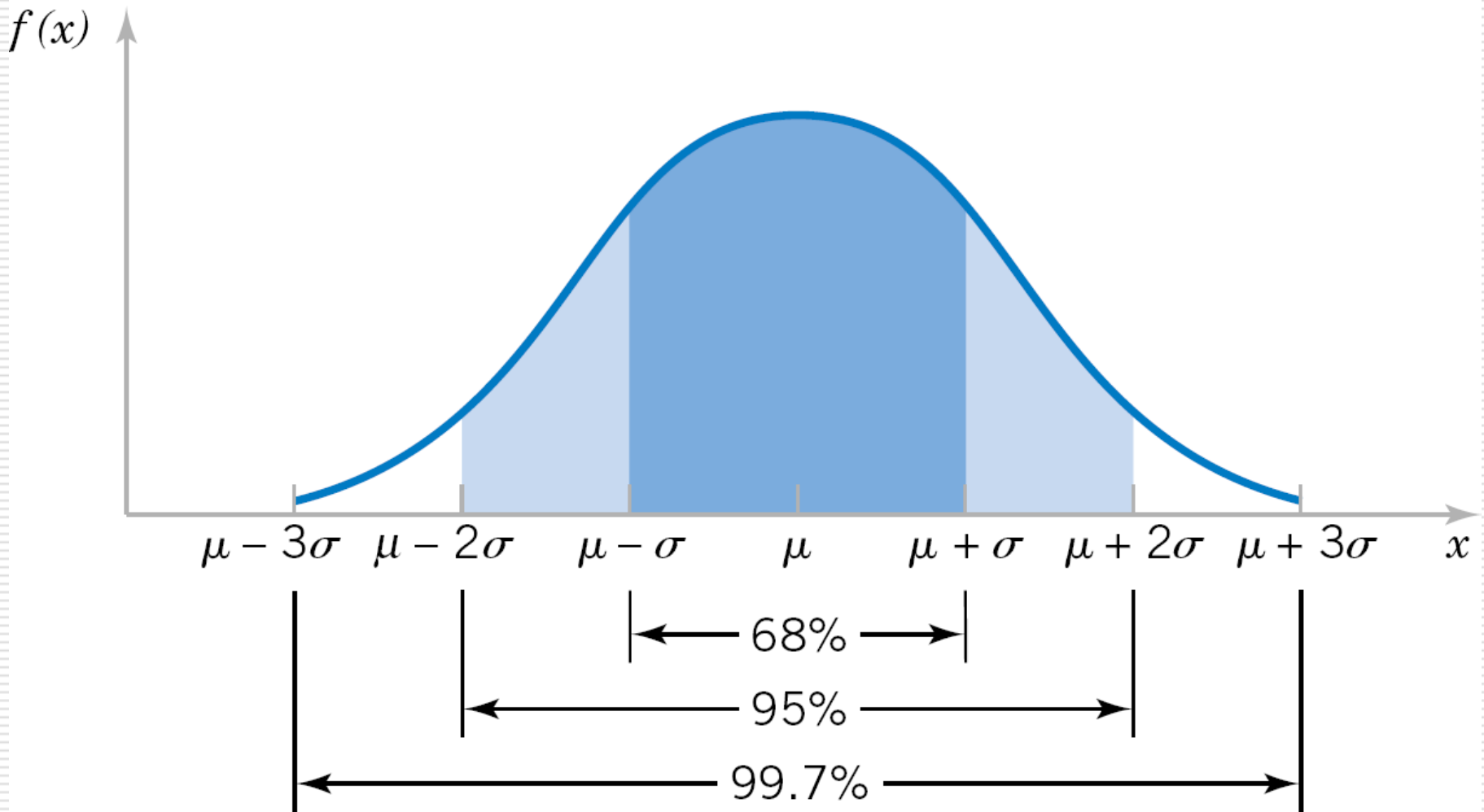
$$-\infty < x < \infty, \quad -\infty < \mu < \infty, \quad \sigma^2 > 0,$$

$$E(X) = \mu, \quad V(X) = \sigma^2$$



# Γραφική Παράσταση





# Τυπική Κανονική Κατανομή $N(0,1)$ Standard Normal

---

- Η συνεχής τμ  $Z$  ακολουθεί την **τυπική κανονική** κατανομή (με παραμέτρους  $\mu=0$  και  $\sigma^2=1$ ) με σ.π.π :

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

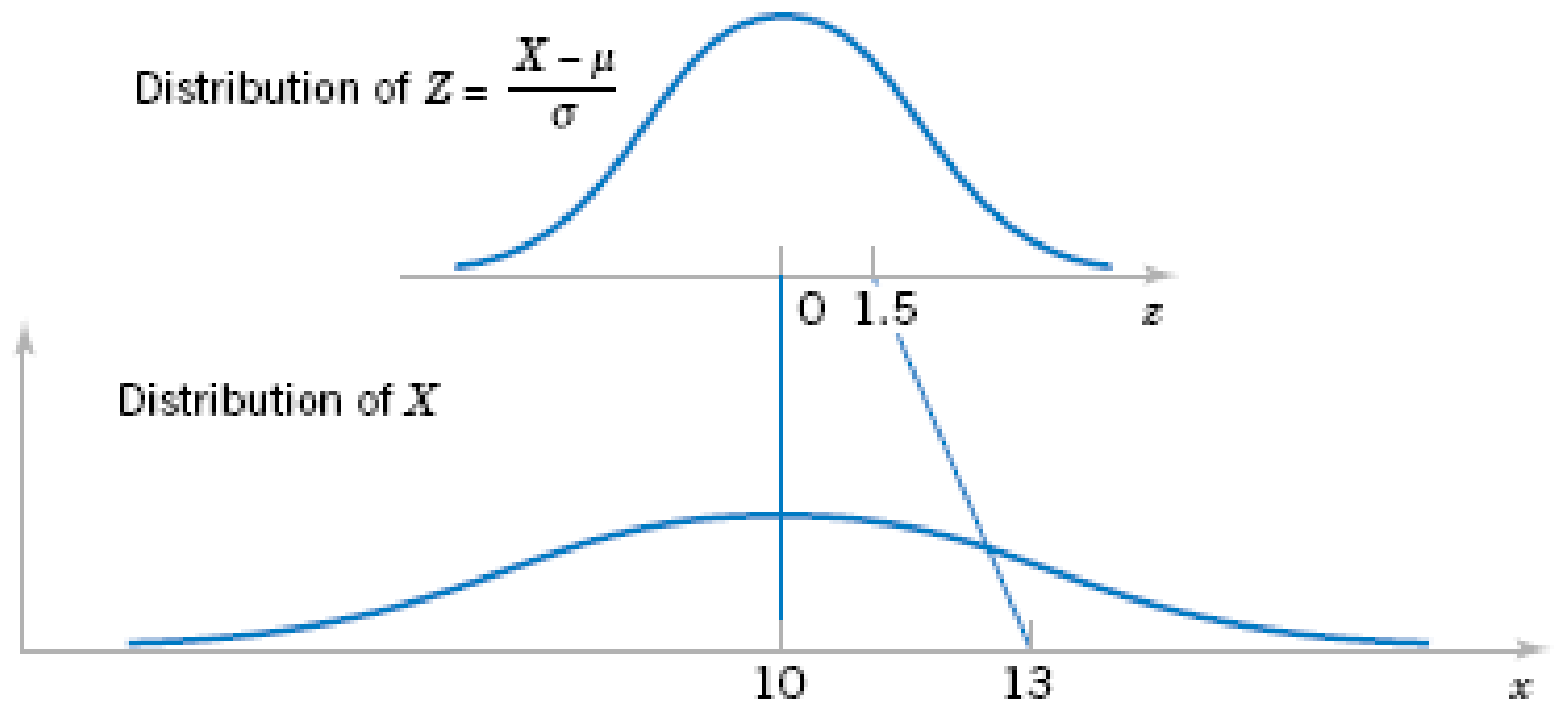
$$E(X) = 0, \quad V(X) = 1$$

# Ιδιότητες Κανονικής Κατανομής

---

- Αν η τμ  $X$  ακολουθεί κανονική κατανομή  $N(\mu, \sigma^2)$ , τότε η τμ  $Z=(X-\mu)/\sigma$  ακολουθεί την τυπική κατανομή  $N(0,1)$
- Η κανονική κατανομή είναι συμμετρική κατανομή σε σχέση με την μέση τιμή  $\mu$
- Η αθροιστική κατανομή της κανονικής κατανομής συμβολίζεται  $\Phi(\mathbf{z})$
- **$\Phi(-\mathbf{a})=1-\Phi(\mathbf{a})$**

# Γραφική Παράσταση



# Λογαριθμο-Κανονική Κατανομή

## LogNormal LN( $\mu, \sigma^2$ )

---

- Έστω ότι η τμ  $W$  ακολουθεί την κανονική κατανομή με παραμέτρους  $\mu$  και  $\sigma^2$ . Τότε η τμ  $X = \exp(W)$  ακολουθεί την **λογαριθμικό-κανονική** κατανομή (με παραμέτρους  $\mu$  και  $\sigma^2$ ) με σ.π.π.:

$$f(x) = \frac{1}{x\sigma\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{1}{2}\left(\frac{\ln(x)-\mu}{\sigma}\right)^2}$$

$$x > 0, \quad -\infty < \mu < \infty, \quad \sigma^2 > 0,$$

$$E(X) = \exp\left(\mu + \frac{\sigma^2}{2}\right),$$

$$V(X) = \exp(2\mu + \sigma^2) \left( \exp(\sigma^2) - 1 \right)$$

# Γάμμα κατανομή

## $G(a, b)$

---

- Η συνεχής τμ  $X$  ακολουθεί την **γάμμα** κατανομή (με παραμέτρους  $a, b$ ) με σ.π.π:

$$f(x) = \frac{b^a}{\Gamma(a)} x^{a-1} e^{-bx}, \quad x > 0$$

- Η εκθετική κατανομή είναι ειδική περίπτωση της Γάμμα.

$$X \sim \exp(\lambda) \Rightarrow X \sim G(1, \lambda)$$

# Άλλες συνεχείς Κατανομές

---

- Student ή  $t$  με παράμετρο  $\nu$  που ονομάζεται βαθμοί ελευθερίας ( $t_\nu$ )
- $\chi^2$  με παράμετρο  $\nu$  που ονομάζεται βαθμοί ελευθερίας
- $F_{n,m}$  με  $n$  και  $m$  βαθμούς ελευθερίας



# Σχέσεις μεταξύ κατανομών

---

- Έστω η τμ  $X$  με σππ  $f(x)$ , και θεωρούμε την τμ  $Y=g(X)$ , όπου  $g()$  είναι μία συνάρτηση της  $X$ . Τότε
- Αν η  $y=g(x)$  λύνεται μονοσύμαντα, δηλαδή  $x=g^{-1}(y)$ , τότε η σππ της τμ  $Y$  είναι

$$f_Y(y) = f_X(g^{-1}(y)) \left| \frac{dx}{dy} \right|$$

- Αν η  $y=g(x)$  έχει παραπάνω από μία λύση, τότε η σππ της  $Y$  είναι

$$f_Y(y) = \sum_i f_X(g_i^{-1}(y)) \left| \frac{dx_i}{dy} \right|$$

# Σχέσεις μεταξύ κατανομών (1)

---

□ Έστω ανεξάρτητες τμ  $X_1$  και  $X_2$  όπου:

$$X_1 \sim N(\mu_1, \sigma_1^2)$$

$$X_2 \sim N(\mu_2, \sigma_2^2)$$

□ Τότε

$$Z = X_1 \pm X_2 \sim N(\mu_1 \pm \mu_2, \sigma_1^2 + \sigma_2^2)$$

# Σχέσεις μεταξύ κατανομών (2)

---

□ Έστω ανεξάρτητες τμ  $X_1$  και  $X_2$  όπου:

$$X_1 \sim N(0,1)$$

$$X_2 \sim X_n^2$$

□ Τότε

$$Y = \frac{X_1}{\sqrt{\frac{X_2}{n}}} \sim t_n$$

# Σχέσεις μεταξύ κατανομών (3)

---

- Έστω ανεξάρτητες τμ  $X_1, X_2, \dots, X_n$  που ακολουθούν την τυπική κανονική κατανομή  $N(0,1)$  η κάθε μία. Τότε:

$$Y = \sum_{i=1}^n X_i^2 \sim X_n^2$$

# Σχέσεις μεταξύ κατανομών (4)

---

- Έστω ανεξάρτητες τμ  $X_1, X_2, \dots, X_n$  που ακολουθούν την  $\chi^2$  με  $k_1, k_2, \dots, k_n$  βαθμούς ελευθερίας αντίστοιχα. Τότε:

$$Y = \sum_{i=1}^n X_i \sim \chi_r^2$$

$$r = k_1 + k_2 + \dots + k_n$$

# Σχέσεις μεταξύ κατανομών (5)

---

□ Έστω ανεξάρτητες τμ  $X_1$  και  $X_2$  όπου:

$$X_1 \sim X_k^2$$

$$X_1 + X_2 \sim X_n^2$$

□ Τότε

$$X_2 \sim X_{n-k}^2$$

# Σχέσεις μεταξύ κατανομών (6)

---

□ Έστω ανεξάρτητες τμ  $X_1$  και  $X_2$  όπου:

$$X_1 \sim X_k^2$$

$$X_2 \sim X_n^2$$

□ Τότε

$$Y = \frac{X_1 / k}{X_2 / n} \sim F_{k,n}$$

# Σχέσεις μεταξύ κατανομών (7)

---

□ Έστω τμ  $X \sim F_{k,n}$ . Τότε  $Y=1/X \sim F_{n,k}$



# Τυχαίο Δείγμα

---

- Τυχαίο δείγμα τδ είναι μία ακολουθία  $n$  ανεξάρτητων τμ  $(X_1, X_2, \dots, X_n)$  που έχουν όλες την ίδια κατανομή, αυτή του πληθυσμού

# ΣΤΑΤΙΣΤΙΚΟ

---

- Κάθε συνάρτηση του  $\tau\delta$  που δεν περιέχει άγνωστες παραμέτρους, ονομάζεται **στατιστική συνάρτηση** ή **στατιστικό**.
- Τα στατιστικά είναι και αυτά τυχαίες μεταβλητές αφού προέρχονται από τυχαίο δείγμα που είναι μία συλλογή τυχαίων μεταβλητών

# Τυχαίο δείγμα από την Κανονική κατανομή

---

- Έστω  $X_1, X_2, \dots, X_n$  τδ από την κανονική κατανομή  $N(\mu, \sigma^2)$ . Τότε η μέση τιμή και η διασπορά του δείγματος είναι ανεξάρτητες τμ και:

$$\bar{X} \sim N\left(\mu, \frac{\sigma^2}{n}\right)$$

$$\frac{(n-1)S^2}{\sigma^2} \sim \chi_{n-1}^2$$

- Τότε:

$$t = \frac{(\bar{X} - \mu)}{\frac{S}{\sqrt{n}}} \sim t_{n-1}$$

# Τυχαία δείγματα από την Κανονική κατανομή

---

□ Έστω  $X_1, X_2, \dots, X_n$  και  $Y_1, Y_2, \dots, Y_m$  ανεξάρτητα τδ όπου:

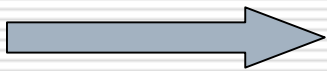
$$X_i \sim N(\mu_1, \sigma_1^2)$$

$$Y_i \sim N(\mu_2, \sigma_2^2)$$

□ Τότε

$$t = \frac{\bar{X} - \bar{Y} - (\mu_1 - \mu_2)}{\sqrt{\frac{(n-1)S_1^2 + (m-1)S_2^2}{n+m-2} \left( \frac{1}{n} + \frac{1}{m} \right)}} \sim t_{n+m-2}$$





# Τυχαία δείγματα από την Κανονική κατανομή

□ Έστω  $X_1, X_2, \dots, X_n$  και  $Y_1, Y_2, \dots, Y_m$  ανεξάρτητα τδ όπου:

$$X_i \sim N(\mu_1, \sigma_1^2)$$

$$Y_i \sim N(\mu_2, \sigma_2^2)$$

□ Τότε

$$F = \frac{\frac{(n-1)S_1^2}{\sigma_1^2}}{\frac{(m-1)S_2^2}{\sigma_2^2}} = \frac{(n-1)S_1^2}{S_2^2} \frac{\sigma_2^2}{\sigma_1^2} \sim F_{n-1, m-1}$$

# Κεντρικό Οριακό Θεώρημα

---

- Αν οι τμ  $X_1, X_2, \dots, X_n$  είναι ανεξάρτητες και ισόνομες (ακολουθούν την ίδια κατανομή) με  $E(X_i) = \mu$  και  $V(X_i) = \sigma^2$ ,  $i=1, \dots, n$ . Τότε η δειγματική μέση τιμή ακολουθεί ασυπτωτικά την κανονική κατανομή:

$$\bar{X} \sim N \left( \mu, \frac{\sigma^2}{n} \right)$$

$$\frac{(\bar{X} - \mu)}{\frac{\sigma}{\sqrt{n}}} \sim N(0, 1)$$

$$\sum_{i=1}^n X_i \sim N(n\mu, n\sigma^2)$$

when  $n \rightarrow \infty$  ( $n \geq 30$ )