Κατανομές διακριτών τυχαίων μεταβλητών

Ειδικές κατανομές διακριτών τ.μ.

Με τον όρο κατανομή (distribution) ονομάζουμε ένα μηχανισμό που εφαρμόζεται πάνω σε μία μεταβλητή και περιγράφει την συμπεριφορά τυχαιότητας των τιμών της, δηλ. την συχνότητα εμφάνισης κάθε τιμής της μεταβλητής.

• Έτσι, κάθε τιμή της μεταβλητής **x** αποκτά μία **βαρύτητα** ίση με την **πιθανότητα P(X=x)** να εμφανιστεί (ή να την παρατηρήσουμε).

- Η κατανομή μιας τυχαίας μεταβλητής περιγράφεται πλήρως από:
 - > την συνάρτηση πυκνότητας (ή μάζας) πιθανότητας, f(x) και
 - > την αθροιστική συνάρτηση κατανομής πιθανότητας, *F(x)*

που ορίζονται πάνω στο πεδίο τιμών της μεταβλητής.

• Η γνώση (ο υπολογισμός) μιας εκ των δύο συναρτήσεων αρκεί για να καθοριστεί **πλήρως** η τυχαία μεταβλητή.

Ειδικές κατανομές διακριτών τ.μ.

- Γνωστές κατανομές διακριτών τυχαίων μεταβλητών που περιγράφουν μεταβλητές του «φυσικού» κόσμου.
- Ομοιόμορφη (*Uniform*) (*U*)
- Bernoulli
- Διωνυμική (Binomial) (Bin)
- Αρνητική Διωνυμική (Negative Binomial) (Nb)
- Γεωμετρική (Geometrical) (G)
- Poisson (P)
- •

(1) Ομοιόμορφη (Uniform) κατανομή

• Σύνολο τιμών της μεταβλητής:

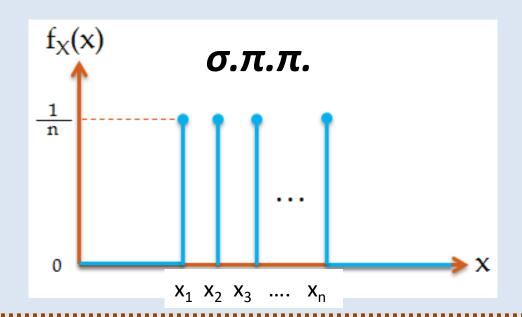
$$\Omega_X = \{x_1, x_2, ..., x_n\} \quad \dot{\eta} \quad \Omega_X = \{1, 2, ..., n\}$$

• Υπόθεση: όλες οι τιμές της τυχαίας μεταβλητής είναι ισοπίθανες, δηλ. έχουν ίσο μέτρο πιθανότητας (π.χ. ρίψη νομίσματος ή ζαριού).

• Συμβολισμός:

$$X \sim U(n)$$

(1) Ομοιόμορφη (Uniform) κατανομή (συν.)



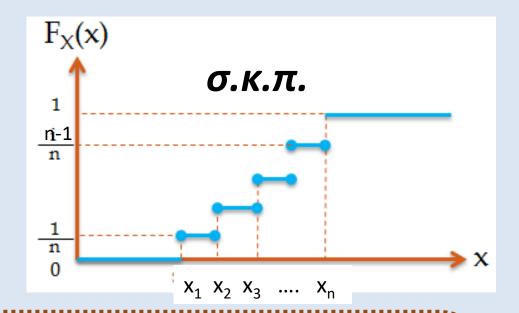
$$\sum_{i=1}^{n} f(x_i) = 1$$

• Συνάρτηση πυκνότητας πιθανότητας (σ.π.π.)

$$f(x_i) = P(X = x_i) \left(= \frac{1}{n}\right), \quad \forall i = 1, ..., n$$

Ομοιόμορφη κατανομή

$$f(x_i) = \frac{1}{n}$$



 Αθροιστική συνάρτηση κατανομής πιθανότητας (σ.κ.π.)

$$F(x) = P(X \le x) = \sum_{x_i \le x} f(x_i) = \sum_{x_i \le x} \frac{1}{n} = \frac{\pi \lambda \dot{\eta} \theta \circ \zeta \tau \iota \mu \omega \nu \sigma \tau \circ (-\infty, x]}{n}$$

- Για τιμές της μεταβλητής $Ω_X = \{1, 2, ..., n\}$
- Αθροιστική συνάρτηση κατανομής πιθανότητας (σ.κ.π.)

$$F(x) = P(X \le x) = \sum_{x_i \le x} f(x_i) = \begin{cases} 0 & x < 1 \\ |x| & 1 \le x < n \\ 1 & x \ge n \end{cases}$$

$$f(x_i) = \frac{1}{n}$$
ακέραιο μέρος του **x**

(2) Bernoulli κατανομή , X~Bernoulli(ρ)

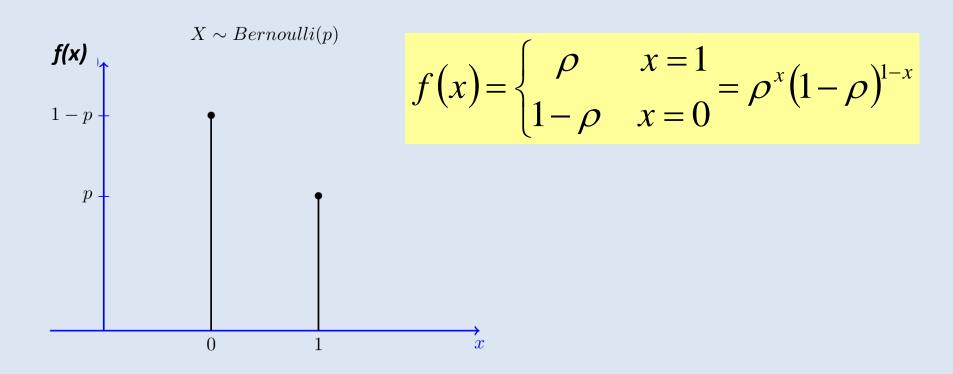
- **Bernoulli πείραμα ή δοκιμή**: τυχαίο πείραμα το αποτέλεσμα του οποίου είναι **δυαδικό**:
 - επιτυχία (1) με πιθανότητα *P(X=1)=ρ* και
 - αποτυχία (0) με πιθανότητα *P(X=0)=1-*ρ.
- Σχετικό με μοντελοποίηση γεγονότων που είτε συμβαίνουν με πιθανότητα επιτυχίας ρ, είτε δεν συμβαίνουν με πιθανότητα αποτυχίας 1-ρ
- Παραδείγματα
 - Ρίψη νομίσματος (κορώνα ή γράμματα)
 - Κατάσταση καιρού (*ηλιοφάνεια ή όχι*)
 - Κατάσταση μηνύματος (λήψη ή όχι)
 - Αποτέλεσμα κάποιας εξέτασης (**επιτυχία ή αποτυχία**)
 - Επίτευξη στόχου (*επιτυχία ή αποτυχία*)
 - **–**

(2) Bernoulli κατανομή , X~Bernoulli(ρ)

- Bernoulli πείραμα ή δοκιμή: τυχαίο πείραμα το αποτέλεσμα του οποίου είναι δυαδικό: επιτυχία (1) με πιθανότητα P(X=1) = ρ και αποτυχία (0) με πιθανότητα P(X=0) = 1-ρ.
- \checkmark Σύνολο τιμών της μεταβλητής $\Omega_X = \{0,1\}$
- ✓ Συνάρτηση πυκνότητας (ή μάζας) πιθανότητας (σ.π.π.)

$$f(x) = \begin{cases} \rho & x = 1 \\ 1 - \rho & x = 0 \end{cases} = \rho^{x} (1 - \rho)^{1 - x}$$
 x={0, 1}

Η συνάρτηση πυκνότητας (ή μάζας) πιθανότητας f(x) της Bernoulli μεταβλητής



Bernoulli κατανομή, X~Bernoulli(ρ)

- **Bernoulli πείραμα ή δοκιμή**: τυχαίο πείραμα το αποτέλεσμα του οποίου είναι δυαδικό: επιτυχία (1) με πιθανότητα $P(X=1) = \rho$ και αποτυχία (0) με πιθανότητα $P(X=0) = 1-\rho$.
- Σύνολο τιμών της μεταβλητής $Ω_X = \{0, 1\}$

$$f(x) = \begin{cases} \rho & x = 1 \\ 1 - \rho & x = 0 \end{cases} = \rho^x (1 - \rho)^{1 - x}$$

Η αθροιστική συνάρτηση κατανομής πιθανότητας

$$F(x) = P(X \le x) = \begin{cases} 0 & x < 0 \\ 1 - \rho & 0 \le x < 1 \\ 1 & x \ge 1 \end{cases}$$

Η Bernoulli κατανομή

$$f(x) = \begin{cases} \rho & x = 1 \\ 1 - \rho & x = 0 \end{cases} = \rho^{x} (1 - \rho)^{1 - x} \qquad F(x) \qquad F(x) = \begin{cases} 0 & x < 0 \\ 1 - \rho & 0 \le x < 1 \\ 1 & x \ge 1 \end{cases}$$

$$X \sim Bernoulli(p)$$

$$y = \begin{cases} 0 & x < 0 \\ 1 - \rho & 0 \le x < 1 \\ 1 & x \ge 1 \end{cases}$$

(3) Διωνυμική (*Binomial*) κατανομή *X ~ Bin(n,p)*

- Εκτελούμε *n* διαδοχικά ανεξάρτητα *Bernoulli* πειράματα, δηλ. πειράματα όπου το αποτέλεσμα είναι επιτυχία (με πιθανότητα *ρ*) ή αποτυχία (με πιθανότητα *1-ρ*).
- Τυχαία μεταβλητή (τ.μ.): μετράει τη συχνότητα εμφάνισης της επιτυχίας, δηλ. το πλήθος των επιτυχιών στα *n* πειράματα.

(δεν μας ενδιαφέρει η διάταξη των αποτελεσμάτων)

(3) Διωνυμική (Binomial) κατανομή $X \sim Bin(n,\rho)$

«Πλήθος επιτυχιών σε n ανεξάρτητες Bernoulli δοκιμές με πιθανότητα επιτυχίας ρ ανά δοκιμή»

Συμβολίζουμε ως τ.μ. Χ ~ Βίη(η,ρ)

- Σύνολο τιμών της μεταβλητής $Ω_X = \{0, 1, ..., n\}$
- X = 0: καμία επιτυχία σε n πειράματα
- **X** = **n**: όλα τα πειράματα είναι επιτυχημένα (τόσες επιτυχίες όσες και τα **n** πειράματα)

Υπολογισμός της σ.π.π. της διωνυμικής κατανομής X~Bin(n,ρ)

f(x)=P(X=x)=P(x') επιτυχίες σε η ανεξ. πειράματα)

Έστω μία ακολουθία *010010...10* από *η* πειράματα με *χ* επιτυχίες (1) και n-x αποτυχίες (0). Τότε, η πιθανότητα αυτής της συγκεκριμένης ακολουθίας είναι:

$$P('$$
συγκεκριμε νη ακολουθια' $)=\rho^{x}(1-\rho)^{n-x}$

Υπάρχουν $\binom{n}{x}$ πλήθος τέτοιων ακολουθιών με \mathbf{x}

Έτσι:

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

Υπολογισμός της σ.π.π. της διωνυμικής κατανομής Χ~Βίη(η,ρ)

f(x)=P(X=x)=P(x') επιτυχίες σε η ανεξ. πειράματα)

Επαλήθευση

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

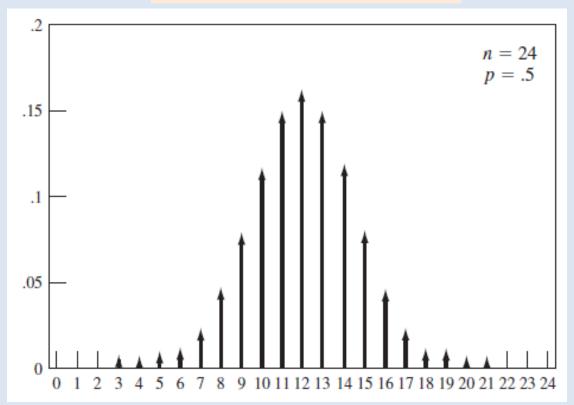
$$\sum_{x=0}^{n} f(x) = \sum_{x=0}^{n} {n \choose x} \rho^{x} (1-\rho)^{n-x} = (p+1-p)^{n} = 1$$

Παρατηρήσεις

$$f(x) = \binom{n}{x} \rho^{x} (1 - \rho)^{n-x}$$

Αν ρ=0.5 τότε η σ.π.π. είναι συμμετρική καθώς

$$f(x) = f(n-x) = \binom{n}{x} 2^{-n}$$



Αναδρομικός τύπος:

 $f(x) = \binom{n}{x} \rho^{x} (1 - \rho)^{n-x}$

- Εύρεση αναδρομικού τύπου $f(x+1) = a^* f(x)$

$$f(x+1) = \binom{n}{x+1} \rho^{x+1} (1-\rho)^{n-x-1} =$$

$$= \frac{n!}{(x+1)!(n-x-1)!} \rho \rho^{x} \frac{(1-\rho)^{n-x}}{(1-\rho)} =$$

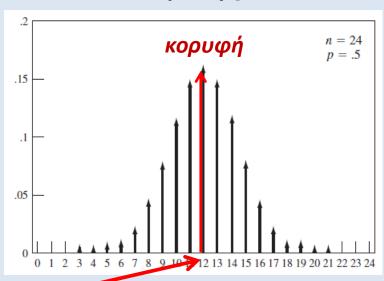
$$= \frac{(n-x)\rho}{(x+1)(1-\rho)} \left[\frac{n!}{x!(n-x)!} \rho^{x} (1-\rho)^{n-x} \right] =$$

$$\frac{(n-x)\rho}{(x+1)(1-\rho)} f(x) = a(x) f(x)$$

Αναδρομικός τύπος:

$$f(x+1) = \frac{(n-x)\rho}{(x+1)(1-\rho)} f(x) = a(x)f(x)$$

Έτσι, αν ο συντελεστής α(x) ≥ 1 => x+1 ≤ (n+1) ρ



Η x*=[(n+1)ρ] είναι η πιθανότερη τιμή (κορυφή) - mode

Ασκήσεις

1. Αν παίζεις ένα παιχνίδι με έναν ισοδύναμο αντίπαλο, ποιο ενδεχόμενο έχει μεγαλύτερη πιθανότητα: Να κερδίσεις τρεις από τις τέσσερις παρτίδες, ή να κερδίσεις έξη από τις οκτώ παρτίδες; Αιτιολογήστε την απάντησή σας.

2. Η πιθανότητα να αντέξει ένα μηχάνημα στην καταπόνηση είναι 0.8. Ποια είναι η πιθανότητα τουλάχιστον 2 μηχανήματα ενός συνόλου 8 μηχανημάτων να αντέξουν στην καταπόνηση.

3. Αν η γέννηση ενός κοριτσιού και ενός αγοριού είναι ίσης πιθανότητας, πόσα παιδιά πρέπει να αποκτήσει μια οικογένεια ώστε να έχει τουλάχιστον 1 αγόρι και 1 κορίτσι με πιθανότητα τουλάχιστον 90%?

(4) Αρνητική Διωνυμική (*Negative binomial*) ή Pascal κατανομή

- Έστω εκτέλεση διαδοχικών **Bernoulli** πειραμάτων με πιθανότητα επιτυχίας ρ (και αποτυχίας 1-ρ).
- Ορίζουμε **τυχαία μεταβλητή Χ**: **πλήθος πειραμάτων** που απαιτούνται ώστε να εμφανιστούν *n* επιτυχίες.

συμβολίζουμε τ.μ. X ~ Nb(n,ρ)

• Σύνολο τιμών της μεταβλητής $\Omega_X = \{n, n+1, n+2, ...\}$ (απαιτούνται τουλάχιστον n προσπάθειες)

(4) Αρνητική Διωνυμική κατανομή (συν.)

• Υπολογισμός της συνάρτησης πυκνότητας (σ.π.π.), *f(x)*

$$f(x) = P(X = x) = P(«n επιτυχίες σε x προσπάθειες») =$$

$$= P("ακριβώς n-1 επιτυχίες στα πρώτα x-1 πειράματα και επιτυχία στο τελευταίο πείραμα") =$$

=P("n-1 επιτυχίες σε x-1")P("επιτυχία στο τελευταίο") =

$$= {\binom{x-1}{n-1}} \rho^{n-1} (1-\rho)^{(x-1)-(n-1)} \times \rho$$

• Apa
$$\sigma.\pi.\pi$$
. $f(x) = {x-1 \choose n-1} \rho^n (1-\rho)^{x-n}$, $x \ge n$

(4) Αρνητική Διωνυμική κατανομή (συν.)

•
$$\sigma.\pi.\pi.$$

$$f(x) = {x-1 \choose n-1} \rho^n (1-\rho)^{x-n} , \quad x \ge n$$

• Αναδρομικός τύπος: Παρόμοια με την Διωνυμική κατανομή

$$f(x+1) = \frac{x(1-\rho)}{x-n+1} f(x)$$

$$\alpha(x)$$

(5) Γεωμετρική (Geometrical) κατανομή

Μετρά το πλήθος Bernoulli δοκιμών μέχρι την πρώτη επιτυχία, δηλ. ακολουθία παρατηρήσεων {0 0 ... 0 1}

συμβολίζουμε τ.μ. Χ ~ G(ρ)

- Ισχύει ότι G(ρ) ≡ Nb(n=1,ρ)
 δηλ. Αρνητική Διωνυμική με n=1
- Σύνολο τιμών της μεταβλητής $\Omega_X = \{1, 2, ...\}$

(5) Γεωμετρική (Geometrical) κατανομή

Η Γεωμετρική κατανομή χρησιμοποιείται για:

- Χρόνος αναμονής, δηλ. χρόνος που απαιτείται μέχρι την εμφάνιση ενός ενδεχομένου, ή πόσο χρόνο θα πρέπει να περιμένουμε μέχρι να εμφανιστεί ένα φαινόμενο.
- Διάρκεια ζωής, δηλ. χρόνος που υπολείπεται μέχρι να σταματήσει η λειτουργία ενός αντικειμένου που δουλεύει χωρίς διακοπή.

(5) Γεωμετρική (Geometrical) κατανομή (συν.)

- 1. Υπολογισμός της συνάρτησης πυκνότητας (σ.π.π.)
- Συγκεκριμένη ακολουθία γεγονότων: $\underbrace{00\cdots 0}_{x-1 \text{ fails}}1$

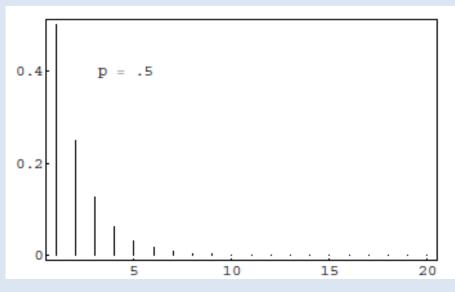
$$f(x) = P(X = x) = \rho(1-\rho)^{x-1}$$
 $x = \{1, 2, ...\}$

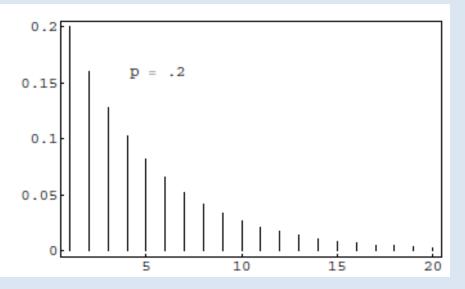
(5) Γεωμετρική (Geometrical) κατανομή (συν.)

1. Συνάρτηση πυκνότητας (σ.π.π.)

$$f(x) = P(X = x) = \rho(1-\rho)^{x-1}$$
 $x = \{1, 2, ...\}$

Μέγιστη τιμή (κορυφή) της κατανομής για $x=1:f(1)=\rho$





(5) Γεωμετρική (Geometrical) κατανομή (συν.)

1. Συνάρτηση πυκνότητας (σ.π.π.)

$$f(x) = P(X = x) = \rho(1-\rho)^{x-1}$$
 $x = \{1, 2, ...\}$

Επαλήθευση:

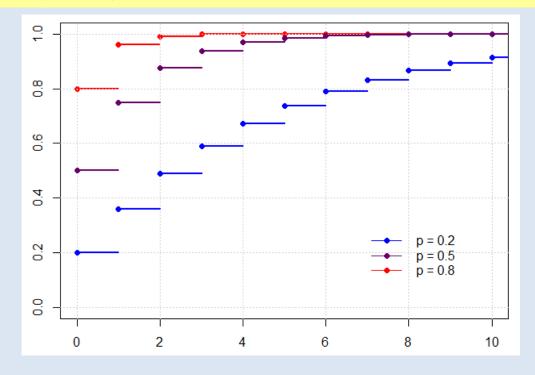
$$\sum_{x=1}^{\infty} f(x) = \sum_{x=1}^{\infty} \rho (1 - \rho)^{x-1} = \rho \sum_{k=0}^{\infty} (1 - \rho)^k = \rho \frac{1}{\rho} = 1$$

Ισχυει οτι
$$\sum_{k=0}^{\infty} a^k = \frac{1}{1-a}$$
 , $|a| < 1$

2. Υπολογισμός της αθροιστικής συνάρτησης κατανομής F(x)

$$F(x) = P(X \le x) = \sum_{k=1}^{x} f(k) = \sum_{k=1}^{x} \rho (1 - \rho)^{k-1} = \rho \sum_{k'=0}^{x-1} (1 - \rho)^{k'} = \rho \frac{1 - (1 - \rho)^x}{1 - (1 - \rho)} = 1 - (1 - \rho)^x$$

$$= \rho \frac{1 - (1 - \rho)^x}{1 - (1 - \rho)} = 1 - (1 - \rho)^x$$
IGKNET OTT $\sum_{k=0}^{n} a^k = \frac{1 - a^{n+1}}{1 - a}, |a| < 1$

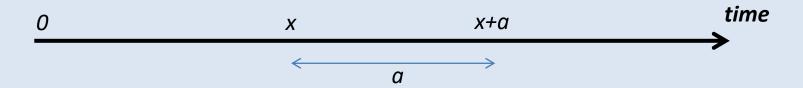


3. Υπολογισμός χρόνου αναμονής

$$F(x) = P(X \le x) = 1 - (1 - \rho)^x$$

 Πιθανότητα να περιμένουμε τουλάχιστον χ χρονικές στιγμές μέχρι την εμφάνιση ενός ενδεχομένου

4. Ιδιότητα της απώλειας μνήμης (memoryless property)

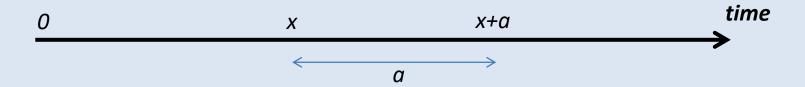


• Πιθανότητα να περιμένουμε τουλάχιστον επιπλέον α χρονικές στιγμές έως ότου εμφανιστεί κάποιο φαινόμενο, εάν έχουμε ήδη περιμένει x χρονικές στιγμές δίχως να έχει εμφανιστεί.

$$P(X > x + a \mid X > x) = \frac{P(X > x + a \cap X > x)}{P(X > x)} = \frac{P(X > x + a)}{P(X > x)}$$

$$P(X > x) = 1 - F(x) = (1 - \rho)^{x}$$

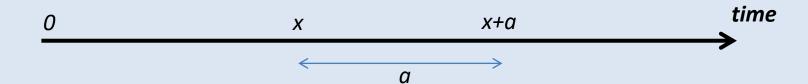
4. Ιδιότητα της απώλειας μνήμης (memoryless property)



• Πιθανότητα να περιμένουμε τουλάχιστον επιπλέον α χρονικές στιγμές έως ότου εμφανιστεί κάποιο φαινόμενο, εάν έχουμε ήδη περιμένει x χρονικές στιγμές δίχως να έχει εμφανιστεί.

$$P(X > x + a \mid X > x) = \frac{P(X > x + a \cap X > x)}{P(X > x)} = \frac{P(X > x + a)}{P(X > x)} = \frac{P(X > x + a)}{P(X > x)} = \frac{(1 - \rho)^{x + a}}{(1 - \rho)^x} = (1 - \rho)^a = P(X > a)$$

4. Ιδιότητα της απώλειας μνήμης

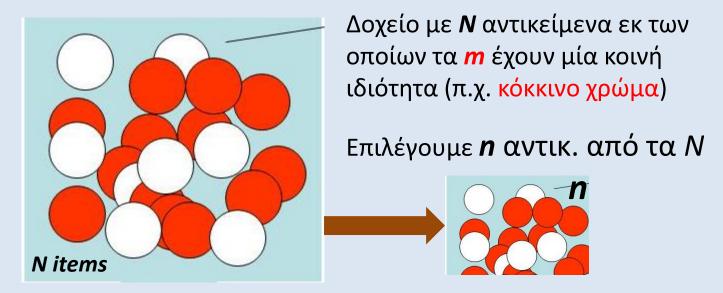


$$P(X > x + a \mid X > x) = P(X > a)$$

Συμπέρασμα: Η πιθανότητα να περιμένουμε επιπλέον α χρονικές στιγμές είναι ανεξάρτητη της γνώσης του παρελθόντος και είναι ίση με την πιθανότητα να περιμέναμε α χρονικές στιγμές εξ' αρχής.

Έτσι υπάρχει απώλεια μνήμης στη διαδικασία.

(6) Υπεργεωμετρική (Hyper-Geometrical) κατανομή



- Η Υπεργεωμετρική τυχαία μεταβλητή (τ.μ.) *Χ* μετράει πόσα από τα *n* αντικείμενα έχουν την ιδιότητα των *m* αντικειμένων (π.χ. χρώμα).
- Συμβολίζουμε τ.μ. X ~ Hg(N,m,n)
- Σύνολο τιμών της μεταβλητής $\Omega_X = \{0,1,...,min(n,m)\}$

(6) Υπεργεωμετρική (Hyper-Geometrical) κατανομή (συν.)

• Συνάρτηση πυκνότητας πιθανότητας (σ.π.π.):

$$f(x) = P(X = x) = \frac{\binom{m}{x} \binom{N - m}{n - x}}{\binom{N}{n}}, \quad x \in [0, 1, \dots, \min(n, m)]$$

Αναδρομικός τύπος:

$$\frac{f(x)}{f(x-1)} = \frac{m-x+1}{x} \frac{n-x+1}{N-m-n-x}$$

(7) Poisson κατανομή

 Αναφέρεται στο πλήθος εμφάνισης ενός φαινομένου σε ένα συγκεκριμένο χρονικό ή χωρικό διάστημα.

παραδείγματα:

- αριθμός άφιξης πελατών σε μια ημέρα,
- πλήθος αποσταλθέντων μηνυμάτων σε μια εβδομάδα,
- αριθμός επισκέψεων ιστοσελίδας σε ένα μήνα,
- πλήθος υπηρεσιών **σε ένα έτος**, κλπ.
- αριθμός τυπογραφικών λαθών ανά σελίδα σε ένα βιβλίο,
- αριθμός εμφάνισης της λέξης «πιθανότητα» σε ένα άρθρο,
- αριθμός λακκουβών ανά 100 m που διαπιστώνεται κατά τον ποιοτικό έλεγχο ενός δρόμου,
- αριθμός ελαττωματικών pixel στην οθόνη LCD συγκεκριμένης μάρκας.

(7) Poisson κατανομή

- Αναφέρεται στο πλήθος εμφάνισης ενός φαινομένου σε ένα συγκεκριμένο χρονικό ή χωρικό διάστημα.
- συμβολίζουμε τ.μ. $X \sim P(\lambda)$, $\lambda > 0$: παράμετρος
- σύνολο τιμών της μεταβλητής $Ω_X = \{0, 1, 2, ...\}$

(7) Poisson κατανομή (συν.)

• Συνάρτηση πυκνότητας πιθανότητας (σ.π.π.)

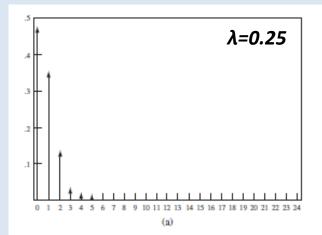
$$f(x) = P(X = x) = \frac{\lambda^{x}}{x!}e^{-\lambda}$$

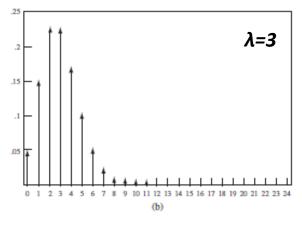
λ: ρυθμός εμφάνισης του φαινομένου

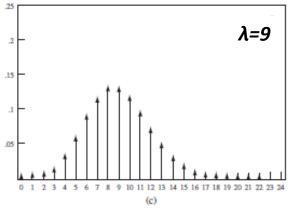
• Επαλήθευση:

$$\sum_{x=0}^{\infty} f(x) = \sum_{x=0}^{\infty} \frac{\lambda^{x}}{x!} e^{-\lambda} = e^{-\lambda} \sum_{x=0}^{\infty} \frac{\lambda^{x}}{x!} = e^{-\lambda} e^{\lambda} = 1$$

ισχύει ότι:
$$\sum_{x=0}^{\infty} \frac{a^x}{x!} \to e^a$$



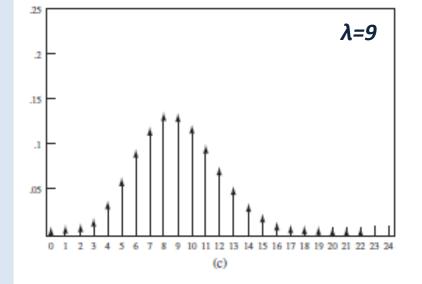




Poisson κατανομή (συν.)

αναδρομικός τύπος:

$$\frac{f(x+1)}{f(x)} = \frac{\frac{\lambda^{x+1}}{(x+1)!}e^{-\lambda}}{\frac{\lambda^x}{x!}e^{-\lambda}} = \frac{\lambda}{x+1}$$



Έτσι αν
$$\alpha(x) = \frac{\lambda}{x+1} \ge 1 \Rightarrow x+1 \le \lambda$$

τότε η ƒ(χ) είναι αύξουσα ↑

Προσέγγιση της Διωνυμικής κατανομής με Poisson

- Υποθέτουμε ότι $n \to \infty$, $\rho \to 0$ και ότι $\lambda = n\rho$
- σ.π.π. της Διωνυμικής $f(x) = \binom{n}{x} \rho^x (1-\rho)^{n-x} = \frac{n!}{x!(n-x)!} \rho^x (1-\rho)^{n-x}$
- Αντικαθιστώντας $\rho = \frac{\lambda}{n}$ παίρνουμε

$$f(x) = \frac{n!}{x!(n-x)!} \frac{\lambda^{x}}{n^{x}} \left(1 - \frac{\lambda}{n}\right)^{n-x} =$$

$$= \frac{\lambda^{x}}{x!} \left[\lim_{n \to \infty} \left(1 - \frac{\lambda}{n}\right)^{n} \right] \left[\lim_{n \to \infty} \left(1 - \frac{\lambda}{n}\right)^{-x} \right] \left[\lim_{n \to \infty} \frac{n!}{(n-x)!n^{x}} \right] =$$

$$= \frac{\lambda^{x}}{x!} e^{-\lambda} \times 1 \times 1 = \left(\frac{\lambda^{x}}{x!} e^{-\lambda}\right) \quad \sigma.\pi.\pi. \text{ the Poisson katavoming}$$

Προσέγγιση της Διωνυμικής κατανομής με Poisson

$$\lim_{n\to\infty} B \ in(n,\rho) = P(\lambda = n\rho)$$

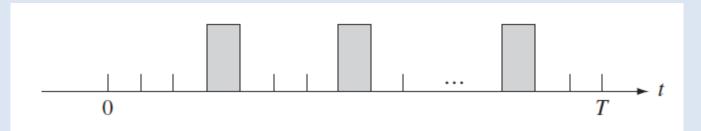
• Παράδειγμα: «Η πιθανότητα σφάλματος στη μετάδοση ενός bit είναι 10-3. Να βρεθεί η πιθανότητα σε ένα μπλοκ από 1000 bits να υπάρχουν περισσότερα από 4 σφάλματα»

Λύση

Καθώς $\lambda = np = 1$, η τ.μ. X: πλήθος σφαλμάτων στο μπλοκ **προσεγγιστικά** είναι **Poisson**, δηλ. $X \sim P(\lambda=1)$. Τότε:

$$P(X > 4) = 1 - P(X \le 4) = 1 - \sum_{k=0}^{4} f(k) = 1 - \sum_{k=0}^{4} \frac{\lambda^k}{k!} e^{-\lambda} = 1 - e^{-1} \left(1 + \frac{1}{1!} + \frac{1}{2!} + \frac{1}{3!} + \frac{1}{4!} \right) = 0.00366$$

Διαδικασίες Poisson (*Poisson Processes*)



- Μετράμε τον αριθμό της εμφάνισης ενός φαινομένου σε ένα χρονικό διάστημα Τ με ρυθμό εμφάνισης λ.
- Διαιρούμε το διάστημα σε n Bernoulli υποδιαστήματα στα οποία:
 - Μπορεί να συμβεί το πολύ ένα ενδεχόμενο
 - Τα αποτελέσματα στα υποδιαστήματα είναι ανεξάρτητα μεταξύ τους
 - Η πιθανότητα να συμβεί ένα φαινόμενο σε ένα υποδιάστημα είναι **ρ=λ/n**
- Ο αριθμός **Ν** της εμφάνισης του φαινομένου στο διάστημα Τ ακολουθεί τη Διωνυμική κατανομή **Bin(n,ρ=λ/n)**.
- Καθώς n →∞, προσεγγιστικά έχουμε ότι N ~ Poisson(λ)
- Η ακολουθία εμφάνισης γεγονότων στο χρόνο ονομάζεται στοχαστική διαδικασία Poisson, π.χ. άφιξη πελατών σε κατάστημα, εξυπηρέτηση μηνυμάτων σε έναν server, κλπ.

(8) Κατανομή **zipf** (George Zipf - 1949)

- Βαθμολογούμε τις λέξεις ενός κειμένου ως προς την συχνότητα εμφάνισής τους.
- **Νόμος του Zipf**: «Η συχνότητα της *i-*οστής πιο συχνά εμφανιζόμενης λέξης είναι *1/i* φορές την συχνότητα της πιο συχνής»
- Η τ.μ. Χ εκφράζει την βαθμολογία μιας λέξης και ακολουθεί την κατανομή zipf:

$$f(x) = \frac{1}{c_L} \frac{1}{x}$$
, $x = 1, 2, ..., L$

όπου L είναι το πλήθος των λέξεων και c_L είναι μία σταθερά κανονικοποίησης:

$$c_L = 1 + \frac{1}{2} + \frac{1}{3} + \dots + \frac{1}{L} = \sum_{r=1}^{L} \frac{1}{x}$$

Η 2^η λέξη έχει πιθανότητα 1/2 της συχνότητας της πιο συχνής λέξης, Η 3^η λέξη έχει πιθανότητα 1/3 της συχνότητας της πιο συχνής λέξης, κ.ο.κ.

Εφαρμογές στο Internet (επισκεψιμότητα ιστοσελίδων, ηλεκτρονικές πωλήσεις, ..)

Κυριότερες κατανομές Διακριτών τυχαίων μεταβλητών

Ονομασία Κατανομής	Συνάρτηση πυκνότητας πιθαν. $f(x)$	Συνάρτηση κατανομής πιθαν. <i>F(x)</i>	Φυσική σημασία
Ομοιόμορφη <mark>U</mark> (n)	$f(x_i) = \frac{1}{n}, \forall i = 1,,n$	$F(x) = \begin{cases} 0 & x < 1 \\ x & 1 \le x < n \\ 1 & x \ge n \end{cases}$	Ισοπίθανες τιμές της τυχαίας μεταβλητής είναι
Διωνυμική <mark>Bin</mark> (n,ρ)	$f(x) = \binom{n}{x} \rho^{x} (1 - \rho)^{n-x},$ $x = \{0, 1, \dots, n\}$		Πλήθος επιτυχιών σε <i>n</i> ανεξάρτητα <i>Bernoulli</i> πειράματα
Αρνητική Διωνυμική <mark>Nb</mark> (n,ρ)	$f(x) = {x-1 \choose n-1} \rho^n (1-\rho)^{x-n}, x \ge n$		Πλήθος πειραμάτων που απαιτούνται για να εμφανιστούν <i>n</i> επιτυχίες
Γεωμετρική <mark>G</mark> (ρ)	$f(x) = \rho(1-\rho)^{x-1},$ $x = \{1, 2,\}$	$F(x) = 1 - (1 - \rho)^x$	Χρόνος αναμονής μέχρι την εμφάνιση ενός φαινομένου
Poisson P(λ)	$f(x) = \frac{\lambda^x}{x!} e^{-\lambda}, x \ge 0$		Συχνότητα φαινομένου σε ένα χρονικό διάστημα

Παραδείγματα

- (1) Στο τελικό των play-offs έχουν προκριθεί 2 ομάδες Α, Β οι οποίες παίζουν έως ότου συμπληρώσουν τις 3 νίκες. Η πιθανότητα να κερδίσει η ομάδα Α σε έναν αγώνα είναι p_A = 0.48 και η ομάδα Β είναι p_B=0.52 (δεν υπάρχει περίπτωση ισοπαλίας).
 - α) Ποια η πιθανότητα να χρειαστούν 5 αγώνες μέχρι την ανάδειξη νικητή?
 - β) Αν για την ανάδειξη του πρωταθλητή έχουν πραγματοποιηθεί 5 αγώνες, ποια είναι η πιθανότητα να είναι πρωταθλητής η ομάδα Α?

- (2) Ένα ζάρι ρίχνεται συνέχεια μέχρις ότου να έρθει έξι. Ποια είναι η πιθανότητα να συμβεί αυτό
- α) στην 10η ρίψη,
- β) πριν από τη 10η ρίψη,
- γ) μετά τη 10η ρίψη.

- (3) Σε μία οικογένεια με 6 παιδιά τι είναι πιθανότερο,
- (α) να υπάρχουν 3 αγόρια και 3 κορίτσια, ή
- (β) να υπάρχουν 4 παιδιά από το ένα φύλο και 2 από το άλλο;
- (Οι πιθανότητες για το φύλο κάθε παιδιού θεωρούνται μοιρασμένες, 50-50)