

Ανεξαρτησία ενδεχομένων (independent events)

Δύο ενδεχόμενα A, B λέγονται **ανεξάρτητα** όταν:

- **Ορισμός 1:** η γνώση του ενός (B) δεν επηρεάζει την πιθανότητα του άλλου (A):

$$P(A|B)=P(A)$$

Σημείωση: φυσικά ισχύει αυτομάτως ότι : $P(B|A)=P(B)$
καθώς:

$$P(B|A) = \frac{P(B \cap A)}{P(A)} = \frac{P(A|B)P(B)}{P(A)} = \frac{\cancel{P(A)}P(B)}{\cancel{P(A)}} = P(B)$$

Ανεξαρτησία ενδεχομένων (independent events)

Δύο ενδεχόμενα A, B λέγονται **ανεξάρτητα** όταν:

- **Ορισμός 1:** η γνώση του ενός (B) δεν επηρεάζει την πιθανότητα του άλλου (A):

$$P(A/B)=P(A)$$

ισοδύναμα (χρησιμοποιώντας τον **πολλαπλασιαστικό τύπο**)

- **Ορισμός 2:** η από-κοινού πιθανότητα $P(A \cap B)$ ισούται με το γινόμενο πιθανοτήτων των δύο ενδεχομένων

$$P(A \cap B) = P(A/B)P(B) = P(A) P(B)$$

Δύο ενδεχόμενα A, B λέγονται **ανεξάρτητα** όταν:

η γνώση του ενός δεν επηρεάζει την πιθανότητα του άλλου:

$$P(A/B)=P(A)$$

ισοδύναμα

η από-κοινού πιθανότητα ισούται με το γινόμενο πιθανοτήτων των δύο ενδεχομένων

$$P(A \cap B) = P(A) * P(B)$$

«Αποτελούν **ικανές και αναγκαίες**
συνθήκες ανεξαρτησίας»

Παράδειγμα

Έστω ρίψη ζαριού 2 διαδοχικές φορές. Έστω τα ενδεχόμενα:

$A = \text{"1}^\circ \text{ ζάρι} = 1 \text{ "}$, $B = \text{"άθροισμα 2 ζαριών} = 5 \text{"}$, $\Gamma = \text{"άθροισμα 2 ζαριών} = 7 \text{"}$.

Να εξεταστούν ως προς την ανεξαρτησία τα A, B και τα A, Γ .

Λύση

$\Omega = \{ (1,1), (1,2), \dots, (1,6), (2,1), \dots, (2,6), \dots, (5,6), (6,1), \dots, (6,5), (6,6) \}$

$A = \{ (1,1), (1,2), (1,3), (1,4), (1,5), (1,6) \}$

$B = \{ (1,4), (4,1), (2,3), (3,2) \}$

$\Gamma = \{ (1,6), (6,1), (5,2), (2,5), (4,3), (3,4) \}$

- $P(A) = 6/36 = 1/6$, $P(B) = 4/36 = 1/9$, $P(\Gamma) = 6/36 = 1/6$
- $P(A \cap B) = 1/36 \neq P(A)P(B)$ άρα τα A, B **δεν είναι ανεξάρτητα**
- $P(A \cap \Gamma) = 1/36 = P(A)P(\Gamma) = 1/36$ άρα τα A και Γ **είναι ανεξάρτητα**

Ανεξαρτησία ενδεχομένων (συν.)

Παρατηρήσεις

- Αν τα A, B είναι ανεξάρτητα τότε επίσης είναι ανεξάρτητα τα A', B , A, B' , A', B'

Απόδειξη

$P(A'|B) = 1 - P(A|B) = 1 - P(A) = P(A')$ άρα A', B είναι ανεξάρτητα

Ανεξαρτησία ενδεχομένων (συν.)

Παρατηρήσεις

- Αν τα A, B είναι ανεξάρτητα τότε επίσης είναι ανεξάρτητα τα A', B , A, B' , A', B'

Απόδειξη

$P(B'|A) = 1 - P(B|A) = 1 - P(B) = P(B')$ άρα A, B' είναι ανεξάρτητα

(με παρόμοιο τρόπο)

Ανεξαρτησία ενδεχομένων (συν.)

Παρατηρήσεις

- Αν τα A, B είναι ανεξάρτητα τότε επίσης είναι ανεξάρτητα τα A', B , A, B' , A', B'

Απόδειξη

$P(A'|B) = 1 - P(A|B) = 1 - P(A) = P(A')$ άρα A', B είναι ανεξάρτητα

$$\begin{aligned} P(A' \cap B') &= 1 - P(A \cup B) = 1 - (P(A) + P(B) - P(A \cap B)) = \\ &= 1 - (P(A) + P(B) - P(A)P(B)) = 1 - P(A) - P(B) + P(A)P(B) = \\ &= (1 - P(A))(1 - P(B)) = P(A')P(B') \text{ , άρα } \mathbf{A', B' \text{ είναι ανεξάρτητα}} \end{aligned}$$

Ανεξαρτησία ενδεχομένων (συν.)

➤ 2 ασυμβίβαστα ενδεχόμενα **ΔΕΝ** είναι ανεξάρτητα

Απόδειξη

Εφόσον A, B ασυμβίβαστα $A \cap B = \emptyset$

Επομένως $P(A \cap B) = P(\emptyset) = 0 \neq P(A) P(B)$

Ανεξαρτησία ενδεχομένων (συν.)

- Για να είναι 3 ενδεχόμενα A, B, Γ ανεξάρτητα θα πρέπει να ισχύουν:

$$P(A \cap B) = P(A)P(B)$$

$$P(A \cap \Gamma) = P(A)P(\Gamma)$$

$$P(B \cap \Gamma) = P(B)P(\Gamma)$$

$$P(A \cap B \cap \Gamma) = P(A)P(B)P(\Gamma)$$

- **Γενίκευση:** συνθήκες ανεξαρτησίας για n ενδεχόμενα A_1, A_2, \dots, A_n :

$$\forall k = 2, 3, \dots, n$$

$$P\left(A_{i_1} \cap A_{i_2} \cap \dots \cap A_{i_k}\right) = P\left(A_{i_1}\right)P\left(A_{i_2}\right) \dots P\left(A_{i_k}\right)$$
$$1 \leq i_1 \leq i_2 \leq \dots \leq i_k \leq n$$

Ανεξάρτητα / Εξαρτημένα πειράματα

- Η έννοια της ανεξαρτησίας επεκτείνεται σε περιπτώσεις **ακολουθιακών πειραμάτων** ή **ακολουθιακών γεγονότων**.
- Έστω ακολουθία **n** γεγονότων $\{A_1, A_2, \dots, A_n\}$ που προκύπτουν από τα **n** πειράματα.
- Ζητείται η πιθανότητα να «**παρατηρήσουμε**» μία τέτοια ακολουθία γεγονότων

$$P(A_1 \cap A_2 \cap \dots \cap A_n)$$

(**από κοινού** πιθανότητα παρατηρήσεων)

Ανεξάρτητα / Εξαρτημένα πειράματα

$$P(A_1 \cap A_2 \cap \dots \cap A_n)$$

- 2 περιπτώσεις:

- Τα πειράματα ή διαδοχικά ενδεχόμενα είναι **ανεξάρτητα**
- Τα πειράματα ή διαδοχικά ενδεχόμενα είναι **εξαρτημένα**

(Α). Ανεξάρτητα πειράματα ή ενδεχόμενα

Στην περίπτωση ανεξαρτησίας των πειραμάτων έχουμε:

$$P(A_1 \cap A_2 \cap \dots \cap A_n) = P(A_1)P(A_2)P(A_3) \dots P(A_n)$$

π.χ. στρίβουμε ένα νόμισμα 10 φορές και παρατηρούμε το αποτέλεσμα. Υπολογισμός πιθανοτήτων:

- $P(\text{"10 συνεχόμενες Κορώνα"}) = P(\mathbf{KKKKKKKKKK}) =$
 $= P(K)P(K) \dots P(K) = 2^{-10}$
- $P(\text{"5 πρώτες Κορώνα και 5 επόμενες Γράμματα"}) =$
 $= P(\mathbf{KKKKKGGGG}) = P(K)P(K)P(K)P(K)P(K)P(G)P(G)P(G)P(G) = 2^{-10}$
- $P(\text{"εναλλαγή Κορώνας Γράμματα"}) = P(\mathbf{KGKGKGKGKG}) = 2^{-10}$

Παράδειγμα 1

- Μία άσκηση ενός μαθήματος δίνεται σε τρεις φοιτητές Α, Β, Γ οι οποίοι έχουν πιθανότητα να την λύσουν $1/2$, $1/3$ και $1/4$ αντίστοιχα. Αν οι τρεις φοιτητές δουλεύουν ανεξάρτητα, ποια είναι η πιθανότητα η άσκηση να μη λυθεί;

Παράδειγμα 2

- Δύο παίκτες, Α και Β, μιας ομάδας μπάσκετ έχουν σημειώσει 20 πόντους ο καθένας στα τρία πρώτα δεκάλεπτα ενός αγώνα. Στο τέλος του αγώνα, η πιθανότητα ο παίκτης Α να πετύχει 30 πόντους συνολικά είναι 85%, ενώ η πιθανότητα του Β είναι 95%. Ποια είναι η πιθανότητα οι δύο παίκτες να καταφέρουν να φτάσουν τους 30 πόντους
 - α) και οι δύο μαζί;
 - β) τουλάχιστον ένας από τους δύο;
 - γ) μόνο ένας από τους δύο;
 - δ) κανείς από τους δύο;

(B). Εξαρτημένα πειράματα

Το αποτέλεσμα ενός πειράματος εξαρτάται από τα αποτελέσματα προηγούμενων πειραμάτων.

- Πλήρης εξάρτηση: εξάρτηση από **όλα** τα πειράματα που προηγήθηκαν (εξάρτηση n – τάξης)

$$\begin{aligned} P(A_1 \cap A_2 \cap \dots \cap A_n) &= \\ &= P(A_1)P(A_2 | A_1)P(A_3 | A_1 \cap A_2) \dots P(A_n | A_1 \cap A_2 \cap \dots \cap A_{n-1}) \end{aligned}$$

- Εξάρτηση 1^{ης} τάξης: εξάρτηση **μόνο** από το προηγούμενο

$$P(A_1 \cap A_2 \cap \dots \cap A_n) = P(A_1)P(A_2 | A_1)P(A_3 | A_2) \dots P(A_n | A_{n-1})$$

(Αλυσίδες Markov)

Αλυσίδες Markov (*Markov Chains*)

- Είδος **στοχαστικής διαδικασίας** (*stochastic process*)

$$S = \{S_0, S_1, S_2, \dots, S_n\}$$

ακολουθία παρατηρήσεων

- Έστω πεπερασμένο σύνολο διακριτών καταστάσεων (**αλφάβητο**)

$$A = \{a_1, a_2, \dots, a_K\}$$

- Κάθε κατάσταση έχει μία **πιθανότητα έναρξης** της διαδικασίας.

$$\pi_i = P(S_0 = a_i)$$

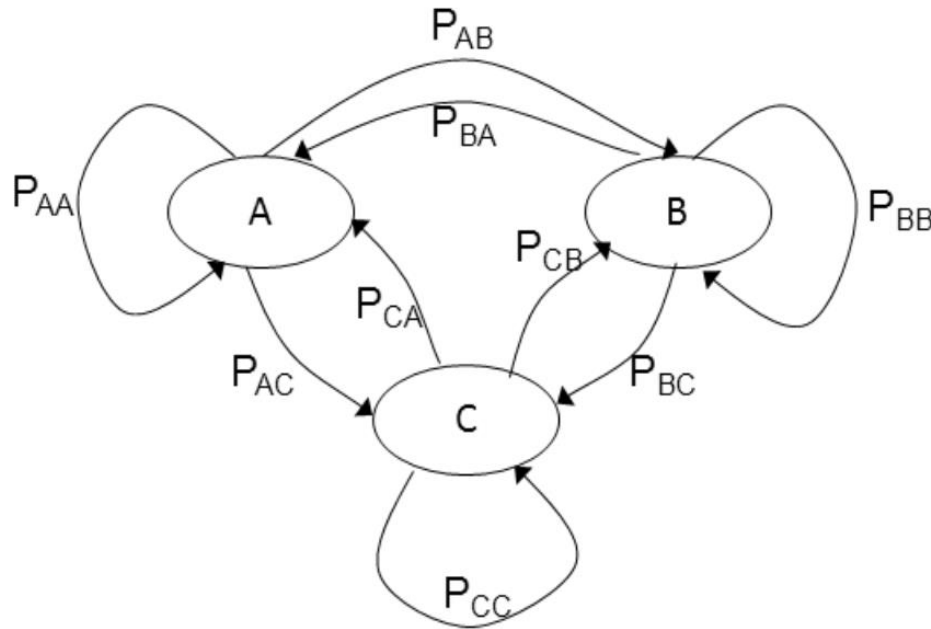
$$\left(\sum_{i=1}^K \pi_i = 1 \right)$$

- Μεταξύ των καταστάσεων υπάρχουν **πιθανότητες μετάβασης**:

$$p_{ij} = P(S_{t+1} = a_j \mid S_t = a_i)$$

$$\left(\sum_{j=1}^K p_{ij} = 1 \right) \quad \forall i = 1, \dots, K$$

Αλυσίδες Markov (*Markov Chains*)

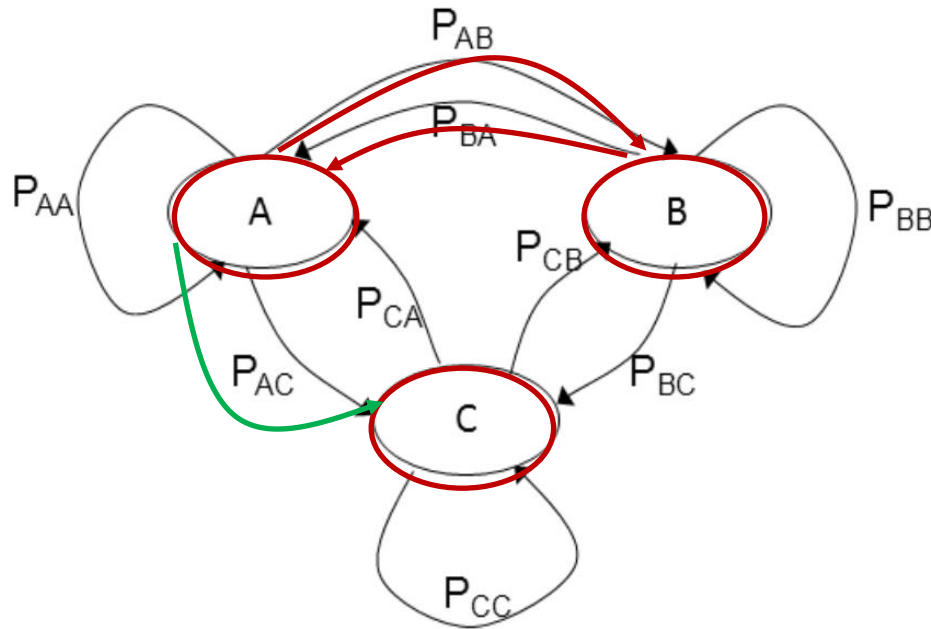


$$A = \{A, B, C\}$$

$$P = \begin{bmatrix} P_{AA} & P_{AB} & P_{AC} \\ P_{BA} & P_{BB} & P_{BC} \\ P_{CA} & P_{CB} & P_{CC} \end{bmatrix}$$

- Η διαδικασία μπορεί να αναπαρασταθεί με έναν κατευθυνόμενο γράφο με κορυφές τις διακριτές καταστάσεις.
- Τα **βάρη στις ακμές** του γράφου είναι οι **πιθανότητες μετάβασης**

Αλυσίδες Markov (*Markov Chains*)



$$A = \{A, B, C\}$$

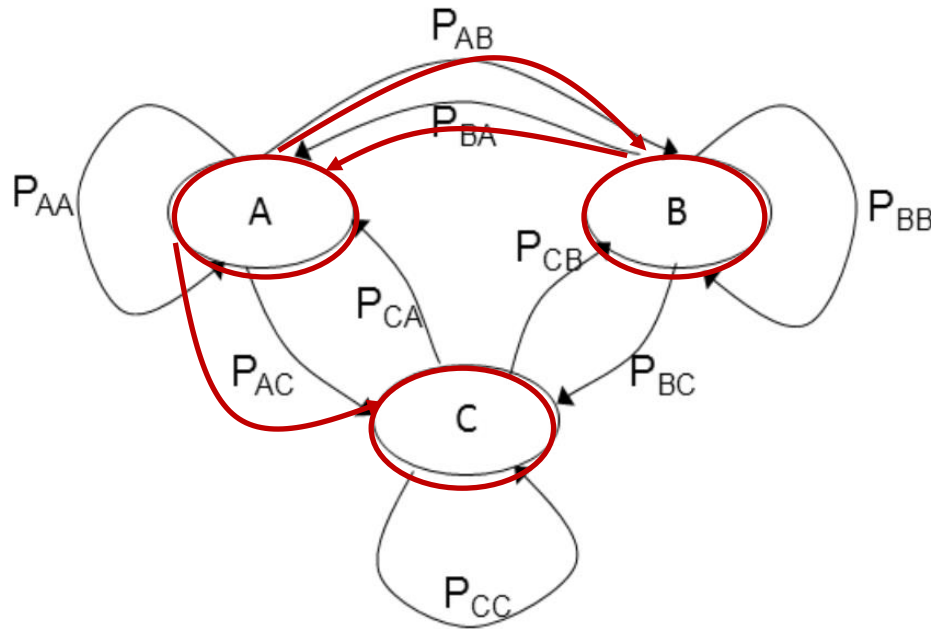
$$P = \begin{bmatrix} P_{AA} & P_{AB} & P_{AC} \\ P_{BA} & P_{BB} & P_{BC} \\ P_{CA} & P_{CB} & P_{CC} \end{bmatrix}$$

- Κάθε ακολουθία παρατηρήσεων εκφράζεται ως ένα μονοπάτι μέσα στον κατευθυνόμενο γράφο

- Π.χ. $S = \{\mathbf{ABAC}\}$ $\pi_A p_{AB} p_{BA} p_{AC}$

μονοπάτι παρατηρήσεων της ακολουθίας

Αλυσίδες Markov (*Markov Chains*)



$$A = \{A, B, C\}$$

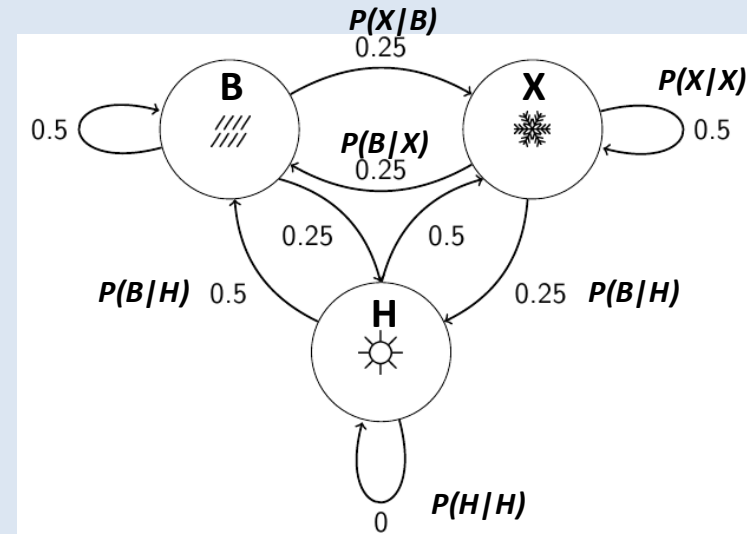
$$\mathbf{P} = \begin{bmatrix} p_{AA} & p_{AB} & p_{AC} \\ p_{BA} & p_{BB} & p_{BC} \\ p_{CA} & p_{CB} & p_{CC} \end{bmatrix}$$

- Υπολογισμός πιθανότητας της ακολουθίας $S = \{ABAC\}$

$$\begin{aligned} P(S) &= P(S_0=A)P(S_1=B|S_0=A)P(S_2=A|S_1=B)P(S_3=C|S_2=A) = \\ &= \pi_A p_{AB} p_{BA} p_{AC} \end{aligned}$$

(1) Παράδειγμα **μοντέλο καιρού** ως Αλυσίδας Markov

- Αλφάβητο **3 καταστάσεων**:
Ηλιος, Βροχή, Χιόνι $A=\{H,B,X\}$



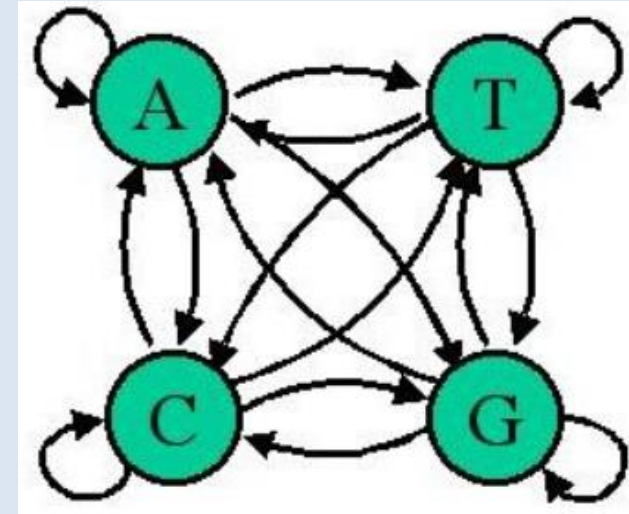
- Πιθανότητες έναρξης & μεταβάσεων μεταξύ καιρικών συνθηκών

Πιθανότητα να παρατηρήσουμε τις επόμενες 4 ημέρες την ακολουθία καιρού: $S=\{H, H, B, X\}$: ☀ ☀ ☔ ❄

$$P(S) = P(HHBX) = P(H)P(H|H)P(B|H)P(X|B) = \pi_H p_{HH} p_{HB} p_{BX}$$

(2) Παράδειγμα **μοντέλου DNA** ως αλυσίδας Markov

- Αλφάβητο **4 δυνατών καταστάσεων**:
4 αζωτούχες βάσεις {**A**, **C**, **G**, **T**}
- Πιθανότητες έναρξης & μεταβάσεων
μεταξύ των βάσεων,
π.χ. $P(A|C)$, $P(A|C)$, $P(T|G)$, $P(C|C)$

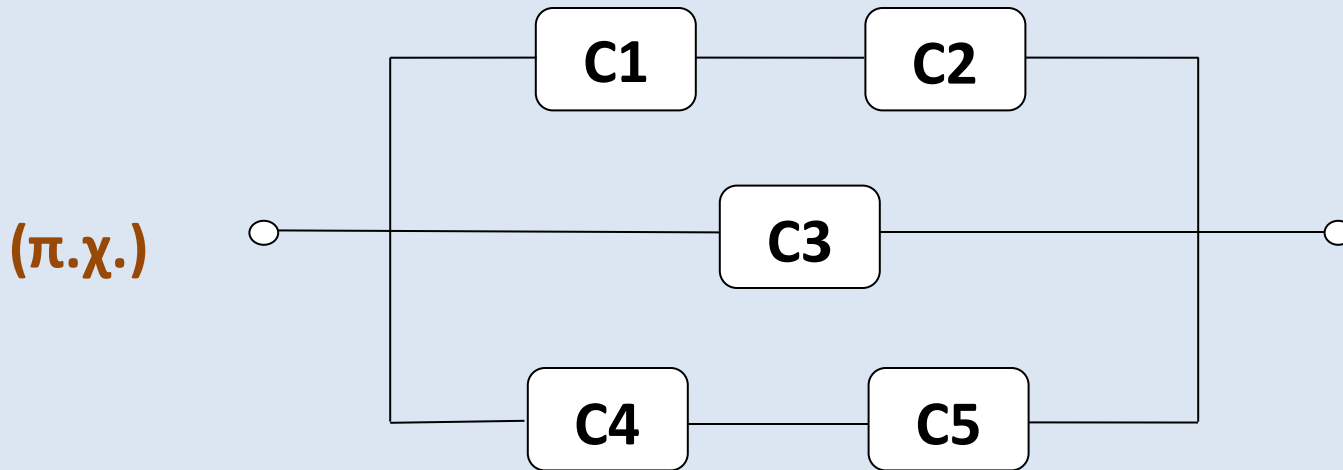


- Πιθανότητα εμφάνισης μιας DNA αλληλουχίας, π.χ.
 $S=\{ACCGTA\}$

$$\begin{aligned} P(S) &= P(ACCGTA) = P(A)P(C|A)P(C|C)P(G|C)P(T|G)P(A|T) \\ &= \pi_A \rho_{AC} \rho_{CC} \rho_{CG} \rho_{GT} \rho_{TA} \end{aligned}$$

Αξιοπιστία (*Reliability*) Συστημάτων

Έστω σύνθετο σύστημα αποτελούμενο από n ανεξάρτητες μονάδες C_1, C_2, \dots, C_n τοποθετημένες με ορισμένη διάταξη.



Για κάθε μονάδα C_i ορίζουμε το ενδεχόμενο «λειτουργίας»:
 A_i = “η μονάδα C_i βρίσκεται σε κατάσταση λειτουργίας”
με πιθανότητα $P(A_i)=p_i$

Αξιοπιστία (*Reliability*) Συστημάτων

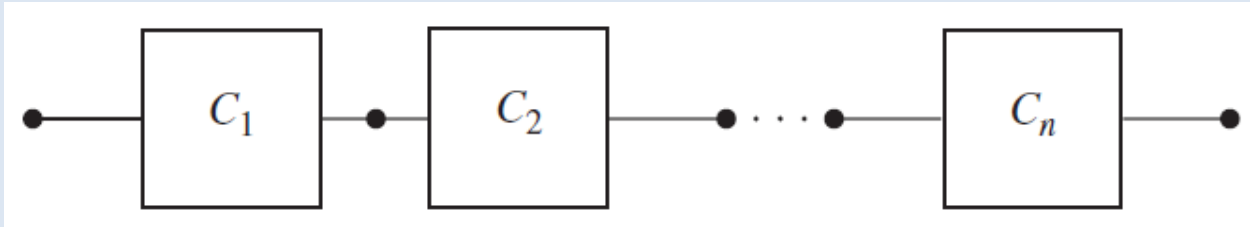
Έστω **σύνθετο σύστημα** αποτελούμενο από n ανεξάρτητες μονάδες C_1, C_2, \dots, C_n τοποθετημένες με ορισμένη διάταξη.

Για κάθε μονάδα C_i ορίζουμε το ενδεχόμενο «λειτουργίας»:
 $A_i =$ “η μονάδα C_i βρίσκεται σε κατάσταση λειτουργίας”
με πιθανότητα $P(A_i)=p_i$

Αξιοπιστία R : η συνολική πιθανότητα λειτουργίας του συστήματος

- Διακρίνουμε **περιπτώσεις ανάλογα με την διάταξή** τους (συνδεσμολογία)

- Περίπτωση 1: n μονάδες συνδεδεμένες σε σειρά



Ταυτόχρονη λειτουργία όλων των n μονάδων

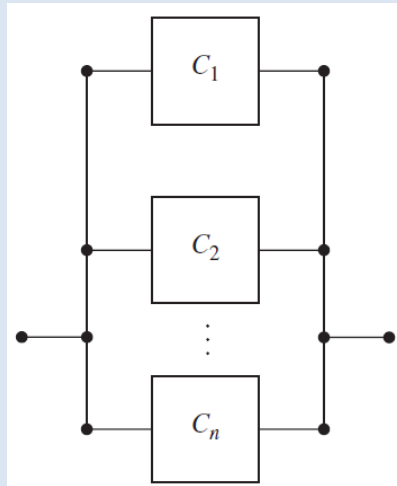
Υπολογισμός αξιοπιστίας:

$$R = P(A_1 \cap A_2 \cap \dots \cap A_n) = P(A_1)P(A_2)P(A_3) \cdots P(A_n) = \prod_{i=1}^n p_i$$

Στην **ειδική περίπτωση** όπου κάθε μονάδα έχει τον ίδιο βαθμό αξιοπιστίας, δηλ. $p_i = p$, τότε

$$R = p^n$$

- Περίπτωση 2: n μονάδες συνδεδεμένες παράλληλα



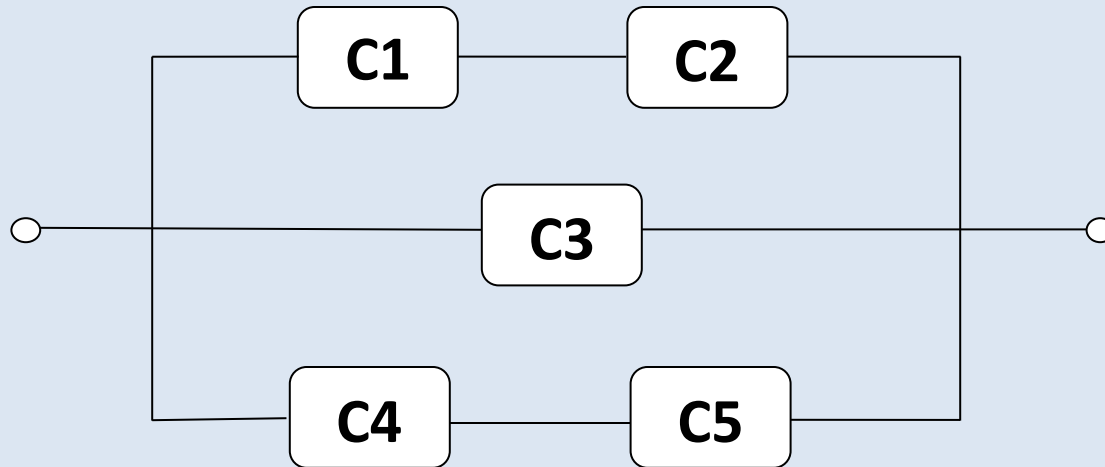
Θα πρέπει **τουλάχιστον μία** από τις n μονάδες σε κατάσταση λειτουργίας

Υπολογισμός της αξιοπιστίας

$$\begin{aligned} R &= P(A_1 \cup A_2 \cup \dots \cup A_n) = 1 - P(A_1' \cap A_2' \cap \dots \cap A_n') = \\ &= 1 - (1 - P(A_1))(1 - P(A_2)) \dots (1 - P(A_n)) = 1 - \prod_{i=1}^n (1 - p_i) \end{aligned}$$

Στην **ειδική περίπτωση** όπου $p_i = p$, τότε $R = 1 - (1 - p)^n$

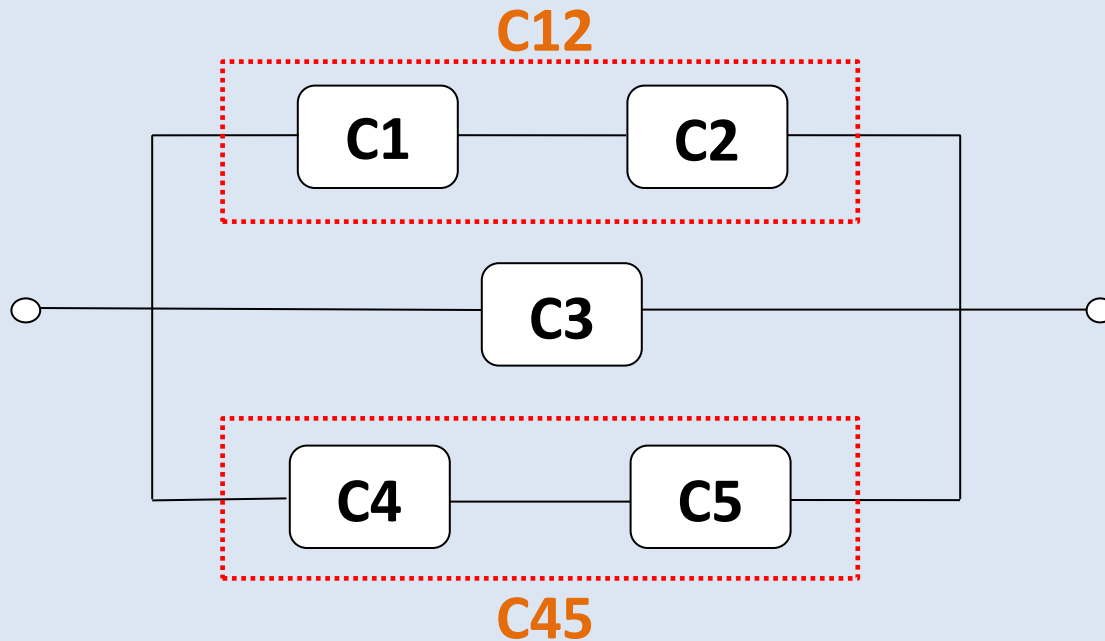
- Περίπτωση 3: σύνθετες συνδεσμολογίες



n μονάδες μικτά συνδεδεμένες σε σειρά και παράλληλα.

Υπολογισμός αξιοπιστίας R αναδρομικά:

- εντοπισμός υπο-μονάδων και
- εκμετάλλευση των σχέσεων «σε σειρά» και «παράλληλα».



π.χ.

- Εντοπισμός 3 υπο-μονάδων: $\{C_{12}, C_3, C_{45}\}$ που είναι διασυνδεδεμένες **παράλληλα**
- Εκμετάλλευση των σχέσεων «σε σειρά» και «παράλληλα»

$$R = P(A_{12} \cup A_3 \cup A_{45}) = 1 - (1 - P(A_{12}))(1 - P(A_3))(1 - P(A_{45})) \\ = 1 - (1 - p_{12})(1 - p_3)(1 - p_{45})$$

$$p_{12} = P(A_1 \cap A_2) = P(A_1)P(A_2) = p_1p_2$$

$$p_{45} = P(A_4 \cap A_5) = P(A_4)P(A_5) = p_4p_5$$

Παραδείγματα

- 1) Σε ένα διαγωνισμό λαμβάνουν μέρος φοιτητές 2 τμημάτων Μηχανικών. Οι φοιτητές του **Τμήματος Α** είναι 30 και έχει παρατηρηθεί ότι σε ποσοστό 55% μπορούν να λύνουν άγνωστα προβλήματα. Το αντίστοιχο ποσοστό των 40 φοιτητών του **Τμήματος Β** είναι 50%. Σύμφωνα με τον διαγωνισμό, επιλέγεται τυχαία ένας φοιτητής από τους συνολικά 70 ο οποίος προσπαθεί να λύσει το πρόβλημα που του δίνεται.
- α) Να υπολογιστεί η πιθανότητα ένας φοιτητής να βρει την λύση ενός προβλήματος.
 - β) Αν ο φοιτητής βρήκε την σωστή λύση, ποια είναι η πιθανότητα να προέρχεται από το Τμήμα Α;
 - γ) Ποια η πιθανότητα να χρειαστούν συνεχόμενα 3 φοιτητές για να λύσουν ένα πρόβλημα;

- 2) Έστω πληθυσμός όπου ο λόγος αντρών προς γυναικών είναι θ . Η πιθανότητα να παρουσιάσει αχρωματοψία ένας άντρας είναι q , ενώ μία γυναίκα είναι q^2 . Έστω ότι ένα άτομο επιλέγεται τυχαία από τον πληθυσμό. Να υπολογιστούν οι παρακάτω πιθανότητες:
- (α) να είναι γυναίκα με αχρωματοψία και
 - (β) να παρουσιάζει αχρωματοψία.
 - (γ) να είναι γυναίκα αν παρουσιάσει αχρωματοψία

(3) Μία συγκεκριμένη διαδρομή αποτελείται από πολλούς φωτεινούς σηματοδότες στη σειρά. Η πιθανότητα ένας φωτεινός σηματοδότης να είναι του ιδίου χρώματος με τον προηγούμενο είναι $4/5$. Αν ο πρώτος σηματοδότης της διαδρομής είναι πράσινος με πιθανότητα $3/5$ (και κόκκινος με πιθανότητα $2/5$), να υπολογιστεί η πιθανότητα ο τρίτος σηματοδότης στη σειρά να έχει πράσινο χρώμα.