

# Capitolul 1

## Variabile aleatoare

### 1 Câmp de probabilitate.

#### Formula probabilității totale

##### 1.1. Preliminarii

Fie  $E$  mulțimea rezultatelor posibile (numite și *realizări*) ale unui experiment aleator, numită uneori *spațiul realizărilor* sau *spațiul de eșantionare*; notăm cu  $\mathcal{P}(E)$  mulțimea părților (submulțimilor) mulțimii  $E$ .

Prin *evenimente*, asociate experimentului dat, se înțeleg elemente ale mulțimii  $\mathcal{P}(E)$ . Dacă spațiul realizărilor este discret, se consideră eveniment orice element al mulțimii  $\mathcal{P}(E)$ .

Elementul  $E \in \mathcal{P}(E)$  se numește *eveniment sigur* iar complementarul său  $\emptyset = \bar{E}$  se numește *eveniment imposibil*.

Reamintim că o mulțime  $M$  se numește *mulțime discretă* dacă  $M$  este finită sau numărabilă (i.e.  $M$  este cel mult numărabilă), respectiv *mulțime continuă* (sau *mulțime continuă*) dacă este infinită și nenumărabilă (de exemplu,  $M$  conține un interval din  $\mathbb{R}$ , de extremități  $a, b \in \mathbb{R}$ , cu  $a < b$ ).

Fiind date evenimentele  $A, B$ , presupunem cunoscute următoarele noțiuni:

- *implicația evenimentelor*, notație  $A \subseteq B$

- *egalitatea evenimentelor*, notație  $A = B$  (i.e.  $A \subseteq B$  și  $B \subseteq A$ )
- *reuniunea evenimentelor*, notație  $A \cup B$
- *intersecția evenimentelor*, notație  $A \cap B$
- *trecerea la contrar*:  $\bar{A} = E \setminus A$
- *diferența evenimentelor*, notație  $B \setminus A$ .

Evenimentele  $A$  și  $B$  se numesc *incompatibile* dacă intersecția lor este evenimentul imposibil (i.e.  $A \cap B = \emptyset$ ).

În cele ce urmează, desemnăm prin  $I$  o familie de indici *finită* sau *numărabilă*; în mod uzual  $I = \{1, 2, 3, \dots, n\}$ , cu  $n \in \mathbb{N}^*$  dat,  $I = \mathbb{N}^*$ .

## 1.2. Sistem complet de evenimente (s.c.e.)

O familie (submulțime) de evenimente  $S = \{A_i, i \in I\} \subseteq \mathcal{P}(E)$  se numește *sistem complet de evenimente (s.c.e.)* dacă sunt îndeplinite următoarele condiții:

1.2.1.  $A_i \neq \emptyset, \forall i \in I$

1.2.2.  $A_i \cap A_j = \emptyset, \forall i, j \in I, i \neq j$ , i.e. evenimentele din familie sunt incompatibile două câte două.

1.2.3.  $\bigcup_{i \in I} A_i = E$ .

**Observație.** Un s.c.e. se mai numește *partiție* sau *desfacere* a evenimentului sigur  $E$ .

## 1.3. Câmp de evenimente

O submulțime  $\mathcal{K} \subseteq \mathcal{P}(E)$  se numește *câmp de evenimente* sau *sigma-algebră* dacă:

1.3.1.  $\mathcal{K}$  este nevidă

1.3.2. pentru orice  $A \in \mathcal{K}$  rezultă  $\bar{A} \in \mathcal{K}$

1.3.3. pentru orice  $A, B \in \mathcal{K}$  rezultă  $A \cup B \in \mathcal{K}$ .

**Observația 1.** Condițiile 1.3.2 și 1.3.3 arată că submulțimea  $\mathcal{K}$  este "închisă" relativ la reuniunea evenimentelor și la trecerea la contrar.

**Observația 2.** Se demonstrează imediat că  $E \in \mathcal{K}$ ,  $\emptyset \in \mathcal{K}$  și  $A \cap B \in \mathcal{K}$ ,  $\forall A, B \in \mathcal{K}$ . Într-adevăr, din 1.3.1 rezultă că  $\exists A \in \mathcal{K}$ , de unde  $\bar{A} \in \mathcal{K}$  (axioma 1.3.2) și astfel  $A \cup \bar{A} = E \in \mathcal{K}$  (axioma 1.3.3); mai departe  $\bar{E} = \emptyset \in \mathcal{K}$  (axioma 1.3.1). În ceea ce privește închiderea față de intersecție, avem succesiv:  $A \in \mathcal{K}$ ,  $B \in \mathcal{K} \xrightarrow{1.3.2} \bar{A} \in \mathcal{K}$ ,  $\bar{B} \in \mathcal{K} \xrightarrow{1.3.3} \bar{A} \cup \bar{B} \in \mathcal{K} \xrightarrow{1.3.2} \overline{\bar{A} \cup \bar{B}} \in \mathcal{K} \Rightarrow \bar{\bar{A}} \cap \bar{\bar{B}} \in \mathcal{K} \Rightarrow A \cap B \in \mathcal{K}$ , utilizând pe parcurs legile lui de Morgan ( $\overline{\bar{X} \cup \bar{Y}} = \bar{\bar{X}} \cap \bar{\bar{Y}}$ ,  $\overline{\bar{X} \cap \bar{Y}} = \bar{\bar{X}} \cup \bar{\bar{Y}}$ ) și egalitatea  $\bar{\bar{X}} = X$ , cu  $X, Y \in \mathcal{P}(E)$ .

**Câmp borelian de evenimente ( $\sigma$ -corp).** Dacă o submulțime  $\mathcal{K} \subseteq \mathcal{P}(E)$  are o infinitate de elemente și satisface axiomele 1.3.1, 1.3.2 și

1.3.3', pentru orice  $A_n \in \mathcal{K}$ ,  $n \in \mathbb{N}$ , rezultă  $\bigcup_{n=0}^{\infty} A_n \in \mathcal{K}$ ,

atunci  $\mathcal{K}$  se numește *câmp borelian de evenimente* sau  $\sigma$ -corp.

**Notăție.** Un câmp de evenimente (borelian sau nu) se notează  $(E, \mathcal{K})$ .

**Convenție.** Elementele câmpului de evenimente  $(\mathcal{K}, E)$  dobândesc, în mod exclusiv, calitatea de evenimente.

## 1.4. Evenimente elementare

Fie  $(E, \mathcal{K})$  un câmp de evenimente.

**1.4.1. Definiție.** Un eveniment  $A \in \mathcal{K}$  se numește:

- *eveniment compus* dacă  $\exists B, C \in \mathcal{K} \setminus \{A\}$  astfel încât  $A = B \cup C$
- *eveniment elementar* dacă nu este eveniment compus.

**1.4.2. Observație.** Un eveniment  $A \in \mathcal{K}$  este *eveniment elementar* dacă și numai dacă  $\forall B \in \mathcal{K} \setminus \{A\}$  rezultă  $A \subseteq B$  sau  $A \cap B = \emptyset$ .

**1.4.3. Observație.** Dacă spațiul realizărilor  $E$  este discret, atunci un eveniment elementar este un eveniment care constă dintr-o singură realizare, adică noțiunea "eveniment elementar" este sinonimă cu aceea de "rezultat posibil".

**1.4.4. Notăție.** Mulțimea evenimentelor elementare asociate câmpului



$(E, \mathcal{K})$  se notează cu  $\Omega$ .

### 1.5. Definiția axiomatică a probabilității.

#### Câmp de probabilitate

Fie  $(E, \mathcal{K})$  un câmp de evenimente. O funcție  $P : \mathcal{K} \rightarrow \mathbb{R}$  se numește *probabilitate pe  $\mathcal{K}$*  dacă satisface următoarele axiome:

$$1.5.1. P(A) \geq 0, \forall A \in \mathcal{K}$$

$$1.5.2. P(E) = 1$$

1.5.3. Dacă  $A, B \in \mathcal{K}$  astfel încât  $A \cap B = \emptyset$  (adică  $A$  și  $B$  sunt incompatibile), atunci  $P(A \cup B) = P(A) + P(B)$ .

Tripletul  $(E, \mathcal{K}, P)$  se numește *câmp de probabilitate*.

**Câmp borelian de probabilitate.** Dacă  $(E, \mathcal{K})$  este un câmp borelian de evenimente iar axioma 1.5.3 se înlocuiește cu:

1.5.3'.  $\forall A_n \in \mathcal{K}, n \in \mathbb{N}$  astfel încât  $A_i \cap A_j = \emptyset, \forall i, j \in \mathbb{N}$  cu  $i \neq j$  (adică evenimentele  $A_n, n \in \mathbb{N}$ , sunt incompatibile două câte două) are loc egalitatea

$$P\left(\bigcup_{n=0}^{\infty} A_n\right) = \sum_{n=0}^{\infty} P(A_n),$$

atunci tripletul  $(E, \mathcal{K}, P)$  se numește *câmp borelian de probabilitate*.

**Câmp de probabilitate.** În cele ce urmează, prin câmp de probabilitate se înțelege un câmp finit sau borelian de probabilitate.

### 1.6. Definiția clasică a probabilității

Presupunem că spațiul realizărilor  $E$  este finit, i.e.

$$E = \{a_1, a_2, \dots, a_n\}, \quad n \in \mathbb{N}^*, \quad \mathcal{K} = \mathcal{P}(E)$$

și fie

$$A = \{a_{i_1}, a_{i_2}, \dots, a_{i_m}\} \in \mathcal{K}, \quad 1 \leq i_1 < i_2 < \dots < i_m \leq n,$$

un eveniment.

Definim  $P : \mathcal{K} \rightarrow \mathbb{R}$  prin  $P(A) = \frac{m}{n}$ , adică  $P(A)$  este raportul dintre numărul realizărilor evenimentului  $A$  (numite și "cazuri favorabile") și numărul realizărilor posibile (numite și "cazuri posibile").

Se verifică imediat că funcția  $P$  este o probabilitate pe  $\mathcal{K}$ , iar tripletul  $(E, \mathcal{K}, P)$  este un câmp finit de probabilitate.

Definiția clasică a probabilității (numită și *probabilitate apriori* sau *probabilitate teoretică*) se bazează pe una din însușirile fundamentale ale fenomenelor aleatoare, anume *stabilitatea frecvențelor relative*; de exemplu, dacă se aruncă un zar (perfect simetric din punct de vedere geometric și omogen relativ la materia din care este construit) de mai multe ori și se înregistrează numărul de apariții ale feței 2, se constată că frecvența de apariție a acestei fețe (adică raportul dintre numărul de apariții ale feței 2 și numărul total de aruncări), tinde să se stabilizeze în jurul numărului  $p = \frac{1}{6}$ , pe măsură ce numărul de aruncări devine tot mai mare.

## 1.7. Definiția probabilității geometrice

**1.7.1. Definiție.** Fie  $D$  o mulțime măsurabilă dată din spațiul euclidian  $\mathbb{R}^n$  și  $A$  o submulțime măsurabilă a lui  $D$ . Notăm cu  $\mu(D)$  măsura mulțimii  $D$  și presupunem că  $\mu(D) \neq 0$ ; de exemplu, în cazul când  $D$  este un interval nevid al axei reale ( $n = 1$ ),  $\mu(D)$  este lungimea lui  $D$ , iar dacă  $D$  este o submulțime măsurabilă din plan ( $n = 2$ ),  $\mu(D)$  este aria mulțimii  $D$ . Probabilitatea ca un punct luat la întâmplare din mulțimea  $D$  să aparțină mulțimii  $A$  este:

$$P(A) = \frac{\mu(A)}{\mu(D)}.$$

**1.7.2. Exemplu.** În cadrul unui exercițiu tactic, un parașutist poate fi lansat în domeniul  $D = \{(x, y) \in \mathbb{R}^2 / x^2 + y^2 \leq a^2\}$ ,  $a > 0$ , unde este delimitată zona  $A$  situată în exteriorul lemniscatei lui Bernoulli  $(x^2 + y^2)^2 = a^2(x^2 - y^2)$ . Se cere probabilitatea ca parașutistul să ajungă în exteriorul zonei  $A$  știind că toate punctele domeniului  $D$  sunt egal accesibile.

**Rezolvare.** Este clar că  $\mu(D) = \text{aria } D = \pi a^2$ .

Pe de altă parte, aria lemniscatei lui Bernoulli este:

$$\text{aria}(A) = \iint_A dx dy,$$

unde  $A$  este zona hașurată din Fig.1.7.2.

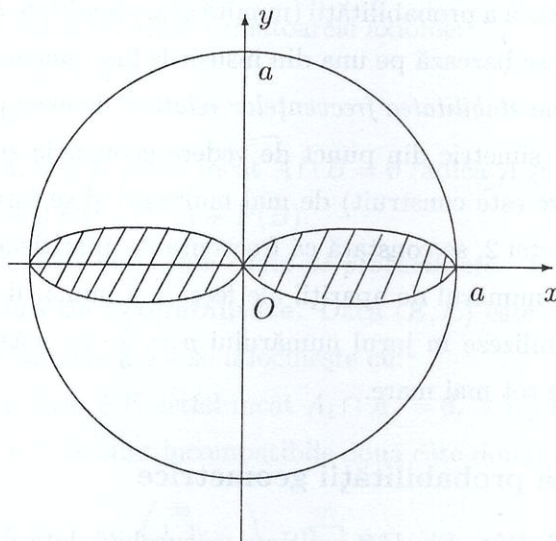


Fig.1.7.2.

Trecând la coordonate polare  $x = \rho \cos \theta$ ,  $y = \rho \sin \theta$ , obținem:

$$(A): \quad \rho^2 \leq a^2 \cos 2\theta \Leftrightarrow \theta \leq \rho \leq a\sqrt{\cos 2\theta}; \quad \theta \in \left[-\frac{\pi}{4}, \frac{\pi}{4}\right] \cup \left[\frac{3\pi}{4}, \frac{5\pi}{4}\right]$$

Astfel,

$$\text{aria}(A) = 2 \int_{-\frac{\pi}{4}}^{\frac{\pi}{4}} d\theta \int_0^{a\sqrt{\cos 2\theta}} \rho d\rho = \int_{-\frac{\pi}{4}}^{\frac{\pi}{4}} a^2 \cos 2\theta d\theta = a^2 \sin 2\theta \Big|_0^{\frac{\pi}{4}} = a^2$$

În final,

$$P(D \setminus A) = \frac{\text{aria}(D \setminus A)}{\text{aria}A} = \frac{1}{\pi a^2}(\pi a^2 - a^2) = 1 - \frac{1}{\pi} \simeq 0,682.$$



## 1.8. Proprietăți ale probabilității

Dacă  $(E, \mathcal{K}, P)$  este un câmp de probabilitate, atunci:

$$1.8.1. P(\emptyset) = 0$$

$$1.8.2. P\left(\bigcup_{i=1}^n A_i\right) = \sum_{i=1}^n P(A_i); \text{ pentru } A_i \in \mathcal{K}, A_i \cap A_j = \emptyset, \forall i \neq j, \\ 1 \leq i, j \leq n.$$

$$1.8.3. P(\bar{A}) = 1 - P(A), \forall A \in \mathcal{K}$$

$$1.8.4. 0 \leq P(A) \leq 1, \forall A \in \mathcal{K}$$

$$1.8.5. P(B \setminus A) = P(B) - P(A \cap B), \forall A, B \in \mathcal{K}$$

$$1.8.6. A, B \in \mathcal{K}, A \subseteq B \Rightarrow P(B \setminus A) = P(B) - P(A)$$

$$1.8.7. \text{Monotonie: } A \subseteq B \Rightarrow P(A) \leq P(B)$$

$$1.8.8. \text{Probabilitatea reuniunii: } \forall A, B \in \mathcal{K} \Rightarrow P(A \cup B) = P(A) + P(B) - P(A \cap B)$$

1.8.9. Formula lui Poincaré.  $\forall A_i \in \mathcal{K}, 1 \leq i \leq n$  are loc egalitatea:

$$P\left(\bigcup_{i=1}^n A_i\right) = \sum_{i=1}^n P(A_i) - \sum_{1 \leq i < j \leq n} P(A_i \cap A_j) + \dots + \\ + (-1)^{k+1} \sum_{1 \leq i_1 < i_2 < \dots < i_k \leq n} P\left(\bigcap_{j=1}^k A_{i_j}\right) + \dots + (-1)^{n+1} P\left(\bigcap_{i=1}^n A_i\right).$$

Observație. Suma  $\sum_{1 \leq i_1 < \dots < i_k \leq n} P(A_{i_1} \cap \dots \cap A_{i_k})$  conține  $C_n^k$  termeni.

1.8.10. Inegalitatea lui Boole.  $\forall A_i \in \mathcal{K}, 1 \leq i \leq n$ , are loc relația:

$$P\left(\bigcap_{k=1}^n A_k\right) \geq \sum_{k=1}^n P(A_k) - (n-1).$$

1.8.11. Proprietatea de subaditivitate.  $\forall A_i \in \mathcal{K}, 1 \leq i \leq n$ , are loc inegalitatea:

$$P\left(\bigcup_{k=1}^n A_k\right) \leq \sum_{k=1}^n P(A_k).$$

Demonstrație. 1.8.1. Din  $A = A \cup \emptyset, \forall A \in \mathcal{K}$ , rezultă

$$P(A) = P(A \cup \emptyset) \stackrel{1.5.3}{=} P(A) + P(\emptyset),$$

de unde  $P(\emptyset) = 0$ .

1.8.2. Inducție matematică (pentru câmp de probabilitate finit).

1.8.3. Din  $E = A \cup \bar{A}$  obținem:

$$1 = P(E) = P(A \cup \bar{A}) \stackrel{1.5.3}{=} P(A) + P(\bar{A}),$$

deci  $P(\bar{A}) = 1 - P(A)$ .

1.8.4. Deoarece  $\bar{A} \in \mathcal{K}$  din axioma 1.5.1 rezultă  $P(\bar{A}) \geq 0$ , iar din proprietatea 1.8.3 deducem  $1 - P(A) \geq 0$ , de unde (via 1.5.1):  $0 \leq P(A) \leq 1$ .

1.8.5. Din  $B = A \cup (B \setminus A)$  obținem:

$$P(B) = P(A \cup (B \setminus A)) \stackrel{1.5.3}{=} P(A) + P(B \setminus A).$$

1.8.6. Rezultă din 1.8.5 ținând seama de faptul că  $A \cap B = A$ .

1.8.7. Rezultă din 1.8.6 și din inegalitatea  $P(B \setminus A) \geq 0$ , care urmează din axioma 1.5.1.

1.8.8. Din relația  $A \cup B = (A \setminus B) \cup (A \cap B) \cup (B \setminus A)$  și din Proprietatea 1.8.2 și 1.8.5 rezultă:

$$\begin{cases} P(A \cup B) = P(A \setminus B) + P(A \cap B) + P(B \setminus A) \\ P(A \setminus B) = P(A) - P(A \cap B) \\ P(B \setminus A) = P(B) - P(A \cap B) \end{cases}$$

Adunând membru cu membru ultimele trei egalități deducem formula pusă.

1.8.9. Inducție matematică.

1.8.10. Demonstrăm prin metoda inducției matematice.

Inegalitatea devine egalitate pentru  $n = 1$ , iar pentru  $n = 2$  din  $1 \geq P(A_1 \cup A_2) = P(A_1) + P(A_2) - P(A_1 \cap A_2)$  deducem

$$P(A_1 \cap A_2) \geq P(A_1) + P(A_2) - 1.$$

Presupunem adevărată inegalitatea lui Boole pentru  $n \geq 2$  și o demonstrăm pentru  $n + 1$ . Avem succesiv:

$$P\left(\bigcap_{k=1}^{n+1} A_k\right) = P\left(\left(\bigcap_{k=1}^n A_k\right) \cap A_{n+1}\right) \geq P\left(\bigcap_{k=1}^n A_k\right) + P(A_{n+1}) - 1$$



$$\geq \sum_{k=1}^n P(A_k) - (n-1) + P(A_{k+1}) - 1 = \sum_{k=1}^{n+1} P(A_k) - (n+1-1);$$

prima inegalitate rezultă din inegalitatea lui Boole pentru  $n = 2$ , iar a doua inegalitate decurge din ipoteza inducției.

**1.8.11.** Se poate aplica metoda inducției matematice. O altă metodă folosește inegalitatea lui Boole sub forma

$$P\left(\bigcap \bar{A}_k\right) \geq \sum_{k=1}^n P(\bar{A}_k) - (n-1),$$

Proprietatea 1.8.3 și formulele lui de Morgan.

### 1.9. Problema concordanțelor (coincidențelor)

O urnă conține  $n$  bile, numerotate de la 1 la  $n$ . Se extrage pe rând câte o bilă, fără a o pune înapoi în urnă (fără revenire) și se efectuează  $n$  extrageri.

Să se determine probabilitatea de a extrage, cel puțin o dată, bila  $k$  la extragerea  $k$ ,  $1 \leq k \leq n$  și limita acestei probabilități pentru  $n \rightarrow \infty$ .

**Variantă echivalentă.** O persoană scrie  $n$  scrisori distincte la  $n$  corespondenți, apoi amestecă scrisorile și le pune în mod aleator în  $n$  plicuri pe care erau scrise adresele celor  $n$  corespondenți. Să se determine probabilitatea de a exista cel puțin un corespondent care primește scrisoarea care-i fusese destinată și limita acestei probabilități pentru  $n \rightarrow \infty$ .

**Rezolvare.** Fie  $A_i$  evenimentul ca la extragerea de rang  $i$  să se obțină bila numerotată cu  $i$ ,  $1 \leq i \leq n$ . Se cere probabilitatea evenimentului  $A = A_1 \cup A_2 \cup \dots \cup A_n$ . Utilizăm formula lui Poincaré (Proprietatea 1.8.9). Avem

$$P(A_{i_1} \cap A_{i_2} \cap \dots \cap A_{i_k}) = \frac{(n-k)!}{n!};$$

într-adevăr, numărul "cazurilor posibile" este  $n!$ , iar numărul "cazurilor favorabile" este  $(n-k)!$ , deoarece la extragerile de rang  $i_1, i_2, \dots, i_k$  s-au extras bilele numerotate cu  $i_1, i_2, \dots, i_k$  respectiv, iar la celelalte extrageri (în număr

de  $n - k$  se poate extrage oricare din cele  $(n - k)$  bile rămase. Folosind Observația asociată Proprietății 1.8.9 rezultă:

$$\sum_{1 \leq i_1 < \dots < i_k \leq n} P(A_{i_1} \cap A_{i_2} \cap \dots \cap A_{i_k}) = C_n^k \cdot \frac{(n - k)!}{n!} = \frac{1}{k!},$$

deci

$$p_n = P(A_1 \cup A_2 \cup \dots \cup A_n) = \frac{1}{1!} - \frac{1}{2!} + \frac{1}{3!} - \frac{1}{4!} + \dots + (-1)^{n+1} \frac{1}{n!}$$

și

$$\lim_{n \rightarrow \infty} p_n = \sum_{n=1}^{\infty} \frac{(-1)^{n+1}}{n!} = 1 - \sum_{n=0}^{\infty} \frac{(-1)^n}{n!} = 1 - \frac{1}{e} \cong 0,63.$$

## 1.10. Probabilități condiționate

**1.10.1. Definiție.** Fie  $(E, \mathcal{K}, P)$  un câmp de probabilitate și  $A, B \in \mathcal{K}$  două evenimente astfel încât  $P(A) \neq 0$ .

*Probabilitatea evenimentului  $B$  condiționată de  $A$  sau probabilitatea lui  $B$  în raport cu  $A$  se notează  $P_A(B)$  sau  $P(B/A)$  și se definește prin egalitatea*

$$P_A(B) = P(B/A) = \frac{P(A \cap B)}{P(A)}.$$

Similar se definește  $P_B(A) = P(A/B) = \frac{P(A \cap B)}{P(B)}$ , dacă  $P(B) \neq 0$ .

**Observație.** Se demonstrează că tripletul  $(E, \mathcal{K}, P_A)$  este un câmp de probabilitate.

**1.10.2.** Dacă  $P(A) \neq 0$  și  $P(B) \neq 0$ , atunci

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

Aceste egalități decurg imediat din Definiția 1.10.1.

**1.10.3. Formula de înmulțire a probabilităților.** Dacă  $A_1, A_2, \dots, A_n \in \mathcal{K}$ ,  $1 \leq i \leq n$  și  $P(A_1 \cap A_2 \cap \dots \cap A_n) \neq 0$ , atunci are loc egalitatea:

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

Demonstrația se face prin metoda inducției matematice.

### 1.11. Exemple

1.11.1. În problema concordanțelor (secțiunea 1.9), avem:

$$\begin{aligned} & P(A_{i_1} \cap A_{i_2} \cap \dots \cap A_{i_k}) \\ &= P(A_{i_1}) \cdot P(A_{i_2}/A_{i_1}) \cdot P(A_{i_3}/A_{i_1} \cap A_{i_2}) \dots P(A_{i_k}/A_{i_1} \cap A_{i_2} \cap \dots \cap A_{i_{k-1}}) \\ &= \frac{1}{n} \cdot \frac{1}{n-1} \cdot \frac{1}{n-2} \dots \frac{1}{n-k+1} = \frac{(n-k)!}{n!}. \end{aligned}$$

1.11.2. Un lot de  $n$  piese este supus controlului de calitate. Lotul este respins dacă se găsește cel puțin un rebut în  $m$  verificări consecutive. Să se calculeze probabilitatea ca lotul să fie acceptat știind că acest lot conține  $k$  piese defecte ( $m < n$ ;  $k < n$ ).

**Rezolvare.** Fie  $A_i$  evenimentul ca la extragerea de rang  $i$  să fie extrasă o piesă bună (stas),  $1 \leq i \leq m$ . Avem:

$$\begin{aligned} & P(A_1 \cap A_2 \cap \dots \cap A_m) \\ &= P(A_1) \cdot P(A_2/A_1) \cdot P(A_3/A_1 \cap A_2) \dots P(A_m/A_1 \cap A_2 \cap \dots \cap A_{m-1}) \\ &= \frac{n-k}{n} \cdot \frac{n-k-1}{n-1} \dots \frac{n-k-(m-1)}{n-(m-1)} = \frac{A_{n-k}^m}{A_n^m}, \end{aligned}$$

dacă  $m \leq n-k$ , respectiv  $P(A_1 \cap A_2 \cap \dots \cap A_m) = 0$ , dacă  $m > n-k$ .

### 1.12. Evenimente independente

Fie  $(E, \mathcal{K}, P)$  un câmp de probabilitate.

1.12.1. Evenimentele  $A, B \in \mathcal{K}$  se numesc *evenimente independente* dacă

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

**Observație.** Din Proprietatea 1.10.2 rezultă că dacă  $A$  și  $B$  sunt independente, atunci  $P(B/A) = P(B)$  și  $P(A/B) = P(A)$ , deci faptul că unul dintre evenimentele  $A, B$  se produce nu influențează probabilitatea producerii celuilalt.



**1.12.2.** Evenimentele  $A_i \in \mathcal{K}$ ,  $i \in I$ , se numesc *independente în ansamblu* dacă pentru orice submulțime  $J \subseteq I$  are loc egalitatea

$$P\left(\bigcap_{j \in J} A_j\right) = \prod_{j \in J} P(A_j).$$

### 1.13. Formula probabilității totale

Fie  $(E, \mathcal{K}, P)$  un câmp borelian de probabilitate și  $S = \{A_i : i \in I\} \subseteq \mathcal{K}$  un s.c.e., astfel încât  $P(A_i) \neq 0$ ,  $\forall i \in I$ .

Pentru fiecare eveniment  $X \in \mathcal{K}$  are loc egalitatea

$$P(X) = \sum_{i \in I} P(A_i) \cdot P(X/A_i).$$

**Demonstrație.** Din egalitatea  $X = X \cap E = X \cap \left(\bigcup_{i \in I} A_i\right)$  rezultă că  $X = \bigcup_{i \in I} (X \cap A_i)$ . Ținând seama de relația

$$(X \cap A_i) \cap (X \cap A_j) = X \cap (A_i \cap A_j) = X \cap \emptyset = \emptyset$$

și de proprietatea 1.10.2 obținem:

$$P(X) = \sum_{i \in I} P(X \cap A_i) = \sum_{i \in I} P(A_i) \cdot P(X/A_i).$$

**Observație.** Formula probabilității totale este adevărată, de asemenea, pentru câmpuri finite de probabilitate și o mulțime finită de evenimente  $S = \{A_1, A_2, \dots, A_n\}$  cu  $I = \{1, 2, 3, \dots, n\}$ .

### 1.14. Formula lui Bayes (Teorema ipotezelor)

Fie  $(E, \mathcal{K}, P)$  un câmp borelian de probabilitate și  $S = \{A_i : i \in I\} \subseteq \mathcal{K}$  un s.c.e. astfel încât  $P(A_i) \neq 0$ ,  $\forall i \in I$ . Pentru fiecare eveniment  $X \in \mathcal{K}$  cu  $P(X) \neq 0$  și pentru fiecare eveniment  $A_k \in S$  are loc egalitatea:

$$P(A_k/X) = \frac{P(A_k)P(X/A_k)}{\sum_{i \in I} P(A_i)P(X/A_i)}$$

sau

$$P(A_k/X) = \frac{P(A_k)P(X/A_k)}{P(X)}.$$

**Demonstrație.** Utilizând proprietatea 1.10.2 rezultă:

$$P(X) \cdot P(A_k/X) = P(A_k) \cdot P(X/A_k),$$

de unde deducem a doua egalitate din enunțul teoremei. În final, se înlocuiește  $P(X)$  din Formula probabilității totale (1.13).

**Observație.** Formula lui Bayes rămâne valabilă pentru câmpuri finite de probabilitate și o mulțime finită de indici  $I$ .

## 1.15. Aplicații în Teoria transducerii informației (TTI)

### 1.15.1. Modelarea zgomotului într-un canal binar

La intrarea unui canal binar de transmisie se emit semnalele 0 și 1, în raportul 3/4. În medie 25% din semnalele 0 se transmit eronat, iar semnalele 1 se transmit corect în proporție de 80%.

Să se determine:

- (i) Probabilitatea recepționării semnalului 0
- (ii) Probabilitatea recepționării semnalului 1
- (iii) Probabilitatea ca, în cazul recepției unui 0, să se fi emis tot 0
- (iv) Probabilitatea ca, în cazul recepției unui 1, să se fi emis tot 1
- (v) Probabilitatea ca, în cazul recepției unui 0, să se fi emis 1
- (vi) Probabilitatea ca, în cazul recepției unui 1, să se fi emis 0
- (vii) Probabilitatea recepției corecte
- (viii) Probabilitatea recepției eronate.

**Rezolvare.** Să notăm cu  $X_0$  și  $X_1$  evenimentele care reprezintă emisia unui semnal 0, respectiv 1 și cu  $Y_0$ ,  $Y_1$  evenimentele care reprezintă recepționarea unui semnal 0, respectiv 1. Remarcăm faptul că  $S_1 = \{X_0, X_1\}$  și  $S_2 = \{Y_0, Y_1\}$  sunt s.c.e. Din datele problemei rezultă că  $P(X_0) + P(X_1) = 1$  și  $\frac{P(X_0)}{P(X_1)} = \frac{3}{4}$ , deci  $P(X_0) = \frac{3}{7}$ ;  $P(X_1) = \frac{4}{7}$ .

Diagrama de tranziție a canalului binar este dată mai jos.