

Repartiția acestei variabile este

$$\begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 & 4 & 5 & 6 \\ 36 & 12 & 36 & 36 & 4 & 36 \end{pmatrix}.$$

Media variabilei este

$$M[X] = 1 \cdot \frac{1}{36} + 2 \cdot \frac{1}{12} + 3 \cdot \frac{5}{36} + 4 \cdot \frac{7}{36} + 5 \cdot \frac{1}{4} + 6 \cdot \frac{11}{36} = \frac{161}{36} \clubsuit$$

Proposition 2

- (i) Dacă X este o variabilă aleatoare discretă, atunci $aX + b$ este o variabilă aleatoare și $M[aX + b] = aM[X] + b$, pentru orice $a, b \in \mathbb{R}$.
- (ii) Dacă X_1 și X_2 sunt variabile aleatoare discrete, atunci $X_1 + X_2$ este o variabilă aleatoare și $M[X_1 + X_2] = M[X_1] + M[X_2]$.
- (iii) Fie $X \geq 0$, atunci $M[X] \geq 0$, iar $M[X] = 0$ numai dacă $X = 0$.

Definition 2

Fie X o variabilă aleatoare. Se numește **dispersia** (sau **varianța**) lui X , media pătratului abaterii de la medie (dacă există):

$$D^2[X] = M[(X - M[X])^2] = \sum p_i (x_i - M[X])^2.$$

Proposition 3

Fie X o variabilă aleatoare care admite dispersie, atunci

$$D^2[X] = M[X^2] - (M[X])^2.$$

Proposition 4

Fie X o variabilă aleatoare care admite dispersie, atunci

- (i) $D^2[X] \geq 0$ și $D^2[X] = 0$ dacă și numai dacă $X \equiv \text{const}$ (variabilă degenerată);
- (ii) $D^2[aX + b] = a^2 D^2[X]$, pentru orice $a, b \in \mathbb{R}$.

Definition 3

Deviația standard a variabilei aleatoare X este

$$D[X] = \sqrt{D^2[X]}.$$

O variabilă aleatoare se spune că este distribuită **uniform cu parametrul $n \in \mathbb{N}^*$** dacă are repartiția

$$U_n: \begin{pmatrix} 1 & 2 & \dots & n \\ 1/n & 1/n & \dots & 1/n \end{pmatrix}$$

Este ușor de văzut că media și dispersia unei astfel de variabile sunt

$$M[X] = \frac{n+1}{2} \text{ și } D^2[X] = \frac{n^2-1}{12}.$$

Să considerăm un experiment al cărui rezultat poate fi interpretat ca succes sau eșec. Fie X definită astfel

$$X = \begin{cases} 1, & \text{dacă experimentul are succes} \\ 0, & \text{altfel.} \end{cases}$$

(Uzul experimentului i se asociază un eveniment aleator A (cu probabilitate cunoscută $P(A) = p$): succesul înseamnă realizarea acestui eveniment.)

Funcția de masă de probabilitate este $f(0) = 1-p$ și $f(1) = p$. O astfel de variabilă este **repartizată Bernoulli cu parametrul p** și are repartiția

$$\begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 1-p & p \end{pmatrix}.$$

Media și dispersia sunt $M[X] = p$ și $D^2[X] = p(1-p)$.

Repartiția Bernoulli și binomială $B(n, p)$

- Să presupunem acum că un astfel de experiment (cu rezultate posibile succes/eșec) este efectuat de n ori în mod independent și notăm cu X numărul de succese.
 - Se spune că variabila X este **repartizată binomial cu parametrul n și p** . Utilizând schema binomială putem determina tabloul de repartiție al acestei variabile
- $$B(n, p): \begin{pmatrix} 0 & 1 & \dots & n \\ C_n^0 (1-p)^n & C_n^1 p(1-p)^{n-1} & \dots & C_n^n p^n \end{pmatrix},$$
- iar caracteristicile sunt $M[X] = np$ și $D^2[X] = np(1-p)$.

Proposition 5

Fie X_1, X_2, \dots, X_n variabile aleatoare independente repartizate Bernoulli cu parametrul $p \in (0, 1)$. Atunci $X = \sum_{i=1}^n X_i$ este o variabilă repartizată $B(n, p)$.

Inegalitatea lui Cebășev

Theorem 2.2

(**Inegalitatea lui Cebășev.**) Fie X o variabilă aleatoare cu media $M[X] = \mu$ și dispersia $D^2[X] = \sigma^2$. Atunci

$$P\{|X - \mu| \geq t\} \leq \frac{\sigma^2}{t^2}, \forall t > 0.$$

Exemplu. Se aruncă un zar până apare de trei ori fața cu numărul 6.

- (a) Care este probabilitatea ca să fie necesare exact douăzeci de aruncări ale zarului?
- (b) Dacă zarul este aruncat de douăzeci de ori, care este numărul mediu de apariții ale feței șase?

Soluție: (a) Douăzeci de aruncări sunt suficiente numai dacă în primele nouăsprezece aruncări fața 6 apare de exact două ori și mai apare odată la ultima aruncare. Aceste două evenimente sunt independente, deci probabilitatea cerută (a intersecției lor) este

$$\binom{19}{2} \left(\frac{1}{6}\right)^2 \left(\frac{5}{6}\right)^{17} \cdot \frac{1}{6} \cong 0.035682$$

(b) Variabila X care numără de câte ori apare fața șase în douăzeci de aruncări este repartizată $B(20, 1/6)$. $M[X] = 20 \cdot \frac{1}{6} = \frac{10}{3} \cong$

Repartiția Bernoulli și binomială $B(n, p)$ - exemple

Exemplu. O variantă echivalentă a jocului numit *Roata norocului* este următoarea: un jucător pariază pe unul dintre numerele de la 1 la 6, apoi se aruncă trei zaruri și dacă apare numărul ales de jucător de k ori, acesta câștigă $k\$$ ($1 \leq k \leq 3$), iar dacă numărul ales nu apare pe nici un zar, atunci pierde 1\$. Jocul oferă șanse corecte jucătorului? Care este câștigul mediu?

Soluție: Fie X câștigul jucătorului, valorile lui X pot fi $\{-1, 1, 2, 3\}$. Variabila X are funcția de masă de probabilitate similară cu aceea aunei variabile binomiale. Deoarece probabilitatea ca pe fața unui zar să apară numărul ales este $1/6$, avem

$$P\{X = -1\} = \binom{3}{0} \left(\frac{1}{6}\right)^0 \left(\frac{5}{6}\right)^3 = \frac{125}{216},$$

Repartiții discrete remarcabile - Repartiția geometrică *Geometric(p)*

- Să considerăm acum un experiment aleator și un eveniment aleator A (cu $P(A) = p \in (0, 1)$) asociat acestui experiment. Variabilă care notează numărul de repetări independente ale experimentului până la realizarea evenimentului A se spune că este **repartizată geometric cu parametrul p** .
 - Tabloul de repartiție al unei astfel de variabile (vezi schema geometrică) este
- $$G(p): \begin{pmatrix} 1 & 2 & \dots & n & \dots \\ p & p(1-p) & \dots & p(1-p)^{n-1} & \dots \end{pmatrix}$$
- Caracteristicile repartiției geometrice sunt

$$M(X) = \frac{1}{p} \text{ și } D^2(X) = \frac{1-p}{p^2}.$$

Repartiția geometrică *Geometric(p)* - exemplu

Exemplu. Se aruncă în mod repetat două zaruri până se obține un produs egal cu 6. Care este media și dispersia numărului de aruncări?

Soluție: $A =$ "produsul zarurilor este egal cu 6"

$$A = \{(1, 6), (2, 3), (3, 2), (6, 1)\}, P(A) = \frac{4}{36}.$$

Fie $X =$ numărul de aruncări necesare realizării evenimentului A . X este repartizată geometric cu parametrul $p = 1/9$.

$$M[X] = \frac{1}{p} = 9, D^2[X] = \frac{1-p}{p^2} = 8.$$

Sunt necesare, în medie, 9 aruncări pentru obținerea unui produs egal cu 6. ♣

Definition 1

Fie X și Y două variabile aleatoare discrete ca mai sus, care admit medie fiecare.

- (i) **Covarianța** celor două variabile (dacă există) este definită prin
- $$\text{cov}[X, Y] = M[(X - M[X])(Y - M[Y])] = \sum_{i,j} (x_i - M[X])(y_j - M[Y]) P\{X = x_i \cap Y = y_j\}.$$
- (ii) **Corelația sau coeficientul de corelație** a celor două variabile (dacă au dispersii nenule) este

$$\rho(X, Y) = \frac{\text{cov}[X, Y]}{D[X]D[Y]}.$$

Proposition 3

Egalitatea are loc în inegalitatea lui Cebășev dacă și numai dacă

$$P\{X = \mu - t\} + P\{X = \mu\} + P\{X = \mu + t\} = 1.$$

Covarianța a două variabile

Proposition 1

Fie X și Y două variabile aleatoare discrete care admit medie. Atunci

- (i) $\text{cov}[X, Y] = M[XY] - M[X]M[Y]$.
- (ii) $D^2[X + Y] = D^2[X] + 2\text{cov}[X, Y] + D^2[Y]$.
- (iii) $-1 \leq \rho[X, Y] = \frac{\text{cov}[X, Y]}{D[X]D[Y]} \leq 1$ și $\rho[X, X] = 1$ (i.e., $\text{cov}[X, X] = D^2[X]$).
- (iv) (exercițiu) $\rho[aX + b, Y] = \rho[X, Y]$, dacă $a \in \mathbb{R}^*$, $b \in \mathbb{R}$.
- (v) $\text{cov}[aX + b, Y + c] = a \cdot \text{cov}[X, Y] + b \cdot \text{cov}[Y, Z]$, pentru $a, b, c \in \mathbb{R}$.
- (vi) (exercițiu) $\text{cov}\left[\sum_{i=1}^n X_i, \sum_{j=1}^m Y_j\right] = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^m \text{cov}[X_i, Y_j]$.

Variabile aleatoare independente

Definition 2

Două variabile aleatoare X și Y se numesc **independente** dacă, pentru orice două mulțimi de valori A și B , a lui X , respectiv Y , avem

$$P\{(X \in A) \cap (Y \in B)\} = P\{X \in A\} \cdot P\{Y \in B\}.$$

Deoarece $P\{X = x_i \cap Y = y_j\} = P\{X = x_i\} \cdot P\{Y = y_j\} = p_i \cdot q_j$, în acest caz, repartiția comună poate fi calculată mai simplu: $r_{ij} = p_i q_j$.

Theorem 2.1

Fie X și Y variabile aleatoare discrete independente. Atunci:

- (i) $M[XY] = M[X]M[Y]$.
- (ii) $D^2[X + Y] = D^2[X] + D^2[Y]$.
- (iii) $\text{cov}[X, Y] = 0$.

Inegalitatea lui Markov

Theorem 2.1 (**Inegalitatea lui Markov.**) Fie $X \geq 0$ o variabilă aleatoare cu media $M[X] = \mu$. Atunci

$$P\{X \geq t\} \leq \frac{\mu}{t}, \forall t > 0.$$

Proposition 2

Egalitatea are loc în inegalitatea lui Markov dacă și numai dacă

$$P\{X = 0\} + P\{X = t\} = 1.$$

- dacă $A, B \subseteq \Omega$ sunt evenimente aleatoare, atunci

- $A \cup B$ este de asemeni eveniment aleator care se realizează când se realizează măcar unul dintre evenimentele A și B ;
- $A \cap B$ este de asemeni eveniment aleator care se realizează când se realizează și A și B ;
- $A \setminus B$ este un eveniment aleator care se realizează când se realizează A dar nu și B ;

- dacă A este eveniment aleator, atunci $\bar{A} = \Omega \setminus A$ este de asemenea eveniment aleator și este numit **evenimentul contrar** lui A : \bar{A} se realizează ori de câte ori A nu se realizează;

- dacă $A \subseteq B$, atunci se spune ca evenimentul A îl **implică** pe B ;

- dacă $A \cap B = \emptyset$ se spune că A și B sunt **incompatibile** (sau **disjuncte**), dacă $A \cap B \neq \emptyset$, A și B sunt **compatibile**;

Fie A evenimentul "suma zarurilor este 4" și $B =$ "zarurile sunt mai mari decât 4":

$$A = \{(1, 3), (2, 2), (3, 1)\} \text{ și } B = \{(5, 5), (5, 6), (6, 5), (6, 6)\}$$

$$- A \cup B = \{(1, 3), (2, 2), (3, 1), (5, 5), (5, 6), (6, 5), (6, 6)\};$$

$$- A \cap B = \emptyset - A \text{ și } B \text{ sunt evenimente incompatibile};$$

$$- \bar{A} = \{(1, 1), (1, 2), (2, 1), (3, 2), (2, 3), \dots (6, 6)\}. \clubsuit$$

Proposition 2

Fie A și B evenimente aleatoare, atunci

- $P(A) = P(A \cap B) + P(A \setminus B)$;
- $P(A \cup B) = P(A) - P(A \cap B) + P(B)$;
- $P(\bar{A}) = 1 - P(A)$;
- dacă A implică B ($A \subseteq B$), atunci $P(A) \leq P(B)$

Definition 1

Fie A și B două evenimente aleatoare, **probabilitatea condițieată** de a se realiza A știind că s -a realizat B este

$$P(A|B) = \frac{P(A \cap B)}{P(B)}, (B \neq \emptyset).$$

$P(A|B)$ se mai numește **probabilitatea lui A condiționat de evenimentul B** . A este **evenimentul condiționat**, iar B este **evenimentul care condiționează**.

Exemplu. Două cifre sunt alese la întâmplare dintre cele nouă cifre de la 1 la 9. Dacă suma este pară, care este probabilitatea ca unul dintre cele două numere să fie par?

Soluție: Numerele pare sunt $\{2, 4, 6, 8\}$; dacă suma este pară și unul dintre numere este par, atunci amândouă sunt pare.

Există $\binom{4}{2} = 6$ moduri de a alege două numere pare diferite și $\binom{5}{2} = 10$ moduri de a alege două numere impare diferite (numerele impare sunt $\{1, 3, 5, 7, 9\}$). Probabilitatea este

$$\frac{\binom{4}{2}}{\binom{4}{2} + \binom{5}{2}} = \frac{6}{6 + 10} = 0.375. \clubsuit$$

- Atunci când $P(A) = P(A|B)$ putem spune că evenimentul A este independent de B (vom vedea că relația aceasta este simetrică). Altfel spus, A este independent de B dacă realizarea evenimentului B nu schimbă probabilitatea realizării evenimentului A .

Definition 2

Două evenimente A și B se numesc **independente** dacă

$$P(A \cap B) = P(A) \cdot P(B). \quad (1)$$

Proposition 1

Dacă evenimentele A și B sunt independente, atunci la fel sunt și perechile de evenimente (A, \bar{B}) , (\bar{A}, B) și (\bar{A}, \bar{B}) .

Definition 4

Fie $C \neq \emptyset$, evenimentele aleatoare A și B sunt **independente condiționate** de C dacă $P(A \cap B|C) = P(A|C) \cdot P(B|C)$.

Proposition 4

Fie $C \neq \emptyset$, evenimentele aleatoare A și B sunt independente condiționate de C dacă și numai dacă $P(A|C \cap B) = P(A|C)$.

$$P(A \cap B|C) = \frac{P(A \cap B \cap C)}{P(C)} = \frac{P(B \cap C) \cdot P(A \cap B \cap C)}{P(B \cap C) \cdot P(C)} = \frac{P(B \cap C)}{P(C)} \cdot \frac{P(A \cap B \cap C)}{P(B \cap C)} = P(B|C) \cdot P(A|C \cap B).$$

Acum, A și B sunt independente condiționate de C dacă și numai dacă $P(B|C) \cdot P(A|C \cap B) = P(A|C) \cdot P(B|C)$, i. e., $P(A|C \cap B) = P(A|C)$.

Formula probabilității totale - exemple

Exemplu. Urna U_1 conține trei bile albe și cinci bile negre, iar urna U_2 patru bile albe și șase bile negre. Se extrage o bilă dintr-una din urne aleasă la întâmplare (urnele sunt identice la exterior). Care este probabilitatea ca bila să fie albă?

Soluție: Notăm $A_i =$ "extragerea se face din urna U_i " ($i = \overline{1, 2}$) și $B =$ "bila extrasă este albă". $A_1 \cup A_2 = \Omega$, $A_1 \cap A_2 = \emptyset$ și putem presupune că $P(A_1) = P(A_2) = 1/2$. Atunci

$$P(B) = P(B|A_1) \cdot P(A_1) + P(B|A_2) \cdot P(A_2), \text{ dar}$$

$$P(B|A_1) = \frac{3}{8}, P(B|A_2) = \frac{4}{10}, \text{ deci}$$

$$P(B) = \frac{1}{2} \cdot \frac{3}{8} + \frac{1}{2} \cdot \frac{4}{10} = \frac{31}{80}. \clubsuit$$

Proposition 6

(**Formula lui Bayes**) Fie A_1, A_2, \dots, A_n evenimente aleatoare care realizează o partiție a evenimentului sigur și B un eveniment oarecare, atunci

$$P(A_k|B) = \frac{P(B|A_k) \cdot P(A_k)}{\sum_{i=1}^n P(B|A_i) P(A_i)}$$

($P(B|A_k)$ se numesc **probabilități a priori**, iar $P(A_k|B)$ sunt numite **probabilități a posteriori**.)

dem: $P(A_k|B) = \frac{P(A_k \cap B)}{P(B)} = \frac{P(B|A_k) \cdot P(A_k)}{P(B)} = \frac{P(B|A_k) \cdot P(A_k)}{\sum_{i=1}^n P(B|A_i) P(A_i)}$.

Formula lui Bayes - exemple

Exemplu. Se dau două urne, una conținând trei bile albe și patru bile negre, iar cealaltă patru bile albe și cinci negre. Se extrage o bilă dintr-una din urne aleasă la întâmplare (urnele sunt identice la exterior). Dacă bila extrasă este albă, care este probabilitatea ca ea să provină din prima urnă?

Soluție: Notăm $A_i =$ "extragerea se face din urna U_i " ($i = \overline{1, 2}$) și $B =$ "bila extrasă este albă". $A_1 \cup A_2 = \Omega$, $A_1 \cap A_2 = \emptyset$ și $P(A_1) = P(A_2) = 1/2$. Probabilitățile a priori sunt

$$P(B|A_1) = \frac{3}{7}, P(B|A_2) = \frac{4}{9}.$$

Probabilitatea a posteriori cerută este

$$P(A_1|B) = \frac{P(B|A_1) \cdot P(A_1)}{P(B|A_1) \cdot P(A_1) + P(B|A_2) \cdot P(A_2)} = \frac{\frac{3}{7} \cdot \frac{1}{2}}{\frac{3}{7} \cdot \frac{1}{2} + \frac{4}{9} \cdot \frac{1}{2}} = \frac{27}{27 + 14} = \frac{27}{41}.$$

Proposition 7

$$P(A|B) = P(C|B) \cdot P(A|B \cap C) + P(\bar{C}|B) P(A|B \cap \bar{C}),$$

dacă toate evenimentele care condiționează sunt posibile.

Formula de înmulțire

Proposition 1

Fie A_1, A_2, \dots, A_n evenimente aleatoare oarecari, atunci

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

când $P(A_1 \cap A_2 \cap \dots \cap A_n) > 0$.

Schema hipergeometrică (sau schema bilei neintoarse)

- Această schema probabilistică folosește următorul context: într-o urnă sunt n_1 bile albe și n_2 bile negre, $n = n_1 + n_2$. Din urnă se extrag, fără întoarcere k bile (cele k bile sunt extrase simultan din urnă).

Proposition 2

Fie $k_1, k_2 \in \mathbb{N}$, astfel încât $k_1 \leq n_1$, $k_2 \leq n_2$ și $k = k_1 + k_2$. Probabilitatea ca dintre cele k bile, exact k_1 să fie albe și k_2 să fie negre este

$$\frac{\binom{n_1}{k_1} \cdot \binom{n_2}{k_2}}{\binom{n}{k}}$$

Schema lui Poisson

- Cadrul acestei scheme este următorul: considerăm un experiment aleator și n evenimente aleatoare independente (asociate acestui experiment): A_1, A_2, \dots, A_n cu probabilități cunoscute:

$$P(A_1) = p_1, P(A_2) = p_2, \dots, P(A_n) = p_n.$$

Proposition 4

Fie $k \in \mathbb{N}$, $k \leq n$; probabilitatea ca dintre cele n experimente să se realizeze exact k este egală cu coeficientul lui x^k din dezvoltarea polinomului

$$(p_1 x + q_1) \cdot (p_2 x + q_2) \cdot \dots \cdot (p_n x + q_n),$$

unde $q_i = P(\bar{A}_i)$, $i = \overline{1, n}$.

Schema binomială

- Această schemă probabilistică are următorul context: efectuăm un experiment aleator până când se realizează un eveniment aleator A (legat de acest experiment), cu probabilitate cunoscută $P(A) = p$.

Proposition 6

Probabilitatea ca evenimentul A să se realizeze exact la n -a efectuare a experimentului ($n \geq 1$) este $p(1-p)^{n-1}$.

Repartiția unei variabile aleatoare discrete

Definition 1

Dat un experiment aleator \mathbb{E} și Ω mulțimea evenimentelor aleatoare elementare, o **variabilă aleatoare** reală este o funcție $X: \Omega \rightarrow \mathbb{R}$, astfel încât pentru orice interval $J \subseteq \mathbb{R}$, $X^{-1}(J)$ este un eveniment aleator.

Definition 2

O **variabilă aleatoare** se numește **discretă**, dacă imaginea ei are cardinal cel mult numărabil, adică $|X(\Omega)| \leq \aleph_0$. Altfel este numită **variabilă aleatoare continuă**.

- Dacă spațiul evenimentelor elementare aleatoare este discret (i.e., $|\Omega| \leq \aleph_0$), atunci o variabilă aleatoare asociată experimentului corespundător nu poate fi decât discretă.

Dacă $X(\Omega) = \{x_1, x_2, \dots, x_n, \dots\}$, atunci mulțimea perechilor (x_i, p_i) formează **distribuția** sau **repartiția variabilei aleatoare discrete** X și uzual se notează sub forma unui tabel:

$$X: \begin{pmatrix} x_1 & x_2 & \dots & x_n & \dots \\ p_1 & p_2 & \dots & p_n & \dots \end{pmatrix} \quad (1)$$

Se utilizează notațiile $P\{X = x_i\} = P(X = x_i) = p_i$. În mod evident suma (care poate fi și o serie) a probabilităților din a doua linie a tabelului de repartiție este 1:

$$\sum_i p_i = 1, 0 < p_i \leq 1, \forall i$$

Definition 3

Fie $X: \Omega \rightarrow \mathbb{R}$ o variabilă aleatoare discretă

- Se numește **funcție de masă de probabilitate** a variabilei aleatoare discrete X funcția $f_X: X(\Omega) \rightarrow [0, 1]$, definită prin $f(x_i) = p_i = P\{X = x_i\}$.
- Numim **funcție de repartiție (sau de distribuție)** a variabilei aleatoare X (care poate fi și continuă), funcția $F_X: \mathbb{R} \rightarrow [0, 1]$, dată prin

$$F(a) = P\{X \leq a\}$$

Proposition 7

Fie $F_X: \mathbb{R} \rightarrow [0, 1]$ funcția de repartiție a variabile aleatoare X .

- F_X este o funcție crescătoare: $F_X(a) \leq F_X(b)$, pentru orice $a < b$.
- $\lim_{a \rightarrow -\infty} F_X(a) = 1$ și $\lim_{a \rightarrow \infty} F_X(a) = 0$.

Proposition 8

Dacă X este o variabilă aleatoare, atunci

$$P\{a < X \leq b\} = F_X(b) - F_X(a).$$

Exemplu. Să presupunem că o variabilă aleatoare discretă X , are patru valori x_1, x_2, x_3, x_4 , cu $x_1 < x_2 < x_3 < x_4$ și probabilitățile

$$P\{X = x_1\} = 0.2, P\{X = x_2\} = 0.3,$$

$$P\{X = x_3\} = 0.1, P\{X = x_4\} = 0.4,$$

atunci funcția de repartiție X este definită prin

$$F_X(a) = \begin{cases} 0, & a < x_1 \\ 0.2, & a \in [x_1, x_2) \\ 0.5, & a \in [x_2, x_3) \\ 0.6, & a \in [x_3, x_4) \\ 1, & a \geq x_4 \end{cases} \quad \clubsuit$$