

ŞCOALA DOCTORALĂ INTERDISCIPLINARĂ

Facultatea: Matematică şi Informatică

Florenţa-Violeta Croitoru (Tripşa)

Aproximare prin metode probabile

Approximation by probabilistic methods

REZUMAT / ABSTRACT

Conducător ştiinţific

Prof.dr. Gabriel V. ORMAN

BRAŞOV, 2019

D-lui (D-nei)

.....

COMPONENŢA

Comisiei de doctorat

Numită prin ordinul Rectorului Universităţii Transilvania din Braşov

Nr. din

PREŞEDINTE:

Conf. Dr. PĂLTÂNEA Eugen
Facultatea de Matematică şi Informatică
Universitatea "Transilvania" din Braşov

CONDUCĂTOR ŞTIINŢIFIC:

Prof. Dr. ORMAN V.Gabriel
Facultatea de Matematică şi Informatică
Universitatea "Transilvania" din Braşov

REFERENŢI:

Acad. Dr. Doc. IOSIFESCU Marius
Academia Română

Prof. Dr. PREDĂ Vasile
Facultatea de Matematică şi Informatică
Universitatea Bucureşti

Conf. Dr. SÂNGEROZAN Livia
Facultatea de Matematică şi Informatică
Universitatea "Transilvania" din Braşov

Data, ora şi locul susţinerii publice a tezei de doctorat: 05 septembrie 2019,
ora 11.00, sala PP6.

Eventualele aprecieri sau observaţii asupra conţinutului lucrării vor fi
transmise electronic, în timp util, pe adresa florenta.croitoru@unitbv.ro.

Totodată, vă invităm să luaţi parte la şedinţa publică de susţinere a tezei de
doctorat.

Vă mulţumim.

Cuvânt înainte

Prezenta teză are ca scop introducerea și studiul prin metode probabiliste, a unui nou operator de aproximare de tip Bernstein, folosind distribuția urnei lui Polya cu parametru de înlocuire negativ, și arătăm că acest nou operator are proprietăți similare operatorului Bernstein (este liniar, pozitiv, uniform convergent, monoton, etc.), și îmbunătățește estimările de aproximare cunoscute ale operatorului Bernstein (în termeni de modulul de continuitate al funcției, al derivatei al erorii asimptotice de aproximare), aceste rezultate teoretice fiind susținute și de rezultatele numerice comparative prezentate în lucrare.

Rezultatele originale prezentate în capitolul trei al lucrării au fost publicate de autoare în colaborare cu domnii profesori M. N. Pascu și N. R. Pascu în trei lucrări ISI apărute anul acesta ([37], [38], [56]).

Pe această cale doresc să-mi exprim recunoștința pentru sprijinul științific și moral acordat de către domnul Profesor Dr. M. N. Pascu și de către domnul Profesor Dr. N. R. Pascu, pentru colaborarea fructuoasă și vastele cunoștințe de care am avut privilegiul să beneficiaz în ultimii trei ani.

Sunt recunoscătoare pentru șansa de a fi făcut studiile doctorale sub îndrumarea domnului Profesor Dr. Gabriel V. Orman, căruia îi mulțumesc pentru coordonarea științifică, pentru supravegherea și răbdarea de care a dat dovadă în toți acești ani asupra studiilor și cercetărilor mele.

Adresez mulțumiri domnului decan al Facultății de Matematică și Informatică, Conferențiar Dr. Eugen Păltânea, pentru încurajarea performanței în activitatea de cercetare, pentru îndrumarea atentă în procesul dinamic al cercetării, cu alte cuvinte îi sunt profund recunoscătoare pentru formarea mea ca profesor și cercetător.

Țin să-i mulțumesc doamnei Conferențiar Dr. Livia Sângeorzan pentru încurajarea și îndrumarea de care m-am bucurat pe tot parcursul stagiului de doctorat, pentru suportul moral acordat.

De asemenea doresc să-mi exprim profunda recunoștință pentru sprijinul constant acordat de către domnul Profesor Dr. Irinel Radomir de-a lungul întregii mele perioade doctorale, pentru suportul moral și încrederea necondiționată.

Mă simt onorată de acceptul de participare în comisie a domnului Profesor Academician Dr. Doc. Marius Iosifescu și a domnului Profesor Dr. Vasile Preda și țin să le mulțumesc pe această cale pentru analiza tezei de doctorat.

În cele din urmă țin să mulțumesc familiei mele pentru susținerea morală.

CUPRINS (lb. română)

	Pg. teza	Pg. rezumat
INTRODUCERE	1	1
1. Probabilitate și variabile aleatoare	6	6
1.1 Noțiuni preliminare	6	6
1.1.1 Noțiuni de teoria mulțimilor	6	6
1.1.2 Definiții și notații	7	6
1.1.3 Funcții de o variabilă reală	8	7
1.1.4 Cardinalul unei mulțimi	9	8
1.2 Spațiu de probabilitate	10	9
1.2.1 Spațiu de evenimente	10	9
1.2.2 Spațiu măsurabil	13	11
1.2.3 Măsura de probabilitate	18	14
1.2.4 Continuitatea măsurii de probabilitate	23	17
1.3 Variabile aleatoare	29	18
1.3.1 Definiție și proprietăți	29	18
1.3.2 Funcția de distribuție a unei variabile aleatoare	35	21
1.3.3 Caracteristici numerice ale variabilelor aleatoare discrete	38	23
1.4 Câteva modele clasice de urne	47	27
1.4.1 Distribuția Bernoulli cu parametrul $p \in [0,1]$	47	27
1.4.2 Distribuția binomială cu parametrii $n \in \mathbf{N}^*$ și $p \in [0,1]$	48	28
1.4.3 Distribuția hipergeometrică cu parametrii $n \in \mathbf{N}^*$ și $a, b \in \mathbf{N}^*$	50	28
1.4.4 Distribuția urnei lui Polya	52	29
2. Operatorul Bernstein	56	32
2.1 Operatorul Bernstein	56	32
2.2 Câteva proprietăți ale operatorului Bernstein	57	32
2.3 Generalizări ale operatorului Bernstein	67	35
3. Un nou operator de aproximare de tip Bernstein	70	38
3.1 Un nou operator de aproximare de tip Bernstein	70	38
3.2 Proprietăți de aproximare ale operatorului R_n	72	40
3.3 Estimări ale erorii de aproximare ale operatorului R_n	74	40
3.4 O îmbunătățire a erorii de aproximare a operatorului R_n	83	43



3.5 O proprietate de monotonie a operatorului R_n	90	44
3.6 Rezultate numerice pentru operatorul R_n	101	46
BIBLIOGRAFIE	107	52
Scurt rezumat (romană /engleză)	112	57
CV	113	58

TABLE OF CONTENTS

	Pg. teza	Pg. rezumat
INTRODUCTION	1	1
1. Probability and random variables	6	6
1.1 Preliminary considerations	6	6
1.1.1 Theories of sets	6	6
1.1.2 Definitions and notations.....	7	6
1.1.3 Functions of a real variable.....	8	7
1.1.4 The cardinal of a set.....	9	8
1.2 Probability space.....	10	9
1.2.1 Space of events	10	9
1.2.2 Measurable space.....	13	11
1.2.3 Probability measure	18	14
1.2.4 Continuity of the probability measure	23	17
1.3 Random variables	29	18
1.3.1 Definition and properties	29	18
1.3.2 Distribution function of a random variable	35	21
1.3.3 Numeric characteristics of discrete random variables.....	38	23
1.4 Some classic models of urn	47	27
1.4.1 Distribution of Bernoulli with the parameter $p \in [0,1]$	47	27
1.4.2 Binomial distribution with the parameters $n \in \mathbf{N}^*$ și $p \in [0,1]$	48	28
1.4.3 Hypergeometric distribution with the parameters $n \in \mathbf{N}^*$ și $a, b \in \mathbf{N}^*$	50	28
1.4.4 Distribution of Polya's Urn	52	29
2. Operator Bernstein	56	32
2.1 Operator Bernstein	56	32
2.2 Several properties of the Bernstein operator	57	32
2.3 Generalization of the Bernstein operator.....	67	35
3. A new approximation operator of type Bernstein	70	38
3.1 A new approximation operator of type Bernstein	70	38
3.2 Approximation properties of operator R_n	72	40
3.3 Estimates of operator approximation error R_n	74	40
3.4 An improvement of R_n approximation error.....	83	43



3.5 A monotony of operator R_n	90	44
3.6 Numerical results for the R_n operator.....	101	46
BIBLIOGRAPHY	107	52
Short Summary	112	57
CV	113	58

Introducere

Scopul lucrării de față este introducerea și studiul, prin metode probabiliste, a unui nou operator de aproximare de tip Bernstein. Operatorul clasic de aproximare B_n a lui Bernstein a fost introdus în anul 1912 de către Serge Bernstein în lucrarea [4], dând astfel o demonstrație constructivă a teoremei lui Weierstrass privind aproximarea funcțiilor continue prin polinoame (operatorul lui Bernstein fiind un operator polinomial).

Operatorul lui Bernstein a fost și este intens studiat în literatura de specialitate (aproape 4000 de lucrări științifice având cuvântul cheie “Bernstein” în titlu numai în baza de date Mathscinet). Pentru detalii se pot consulta lucrările [28], [29], [8], [11], [42], [44], [16], [48], [34], [41], [22], [24], [35], [36], [44], pentru a menționa doar câteva referințe bibliografice.

Prima generalizare importantă a operatorului Bernstein este datorată academicianului român Dimitrie D. Stancu, care în 1968 a observat că distribuția binomială folosită de către Bernstein pentru a defini operatorul Bernstein este un caz particular al distribuției Pólya, observație ce l-a condus la introducerea unei generalizări a operatorului Bernstein ([51], [52]), operator cunoscut astăzi sub numele de *operatorul Bernstein-Stancu*.

Punctul de plecare al prezentei lucrări este observația că operatorul Bernstein-Stancu este definit folosind distribuția Pólya cu parametru de înlocuire ne-negativ. Așa cum vom încerca să arătăm pe parcursul lucrării, putem defini noi operatori de aproximare de tip Bernstein și în cazul parametrilor de înlocuire negativi, iar pentru o anumită alegere a acestui parametru, operatorul R_n obținut are proprietăți de aproximare ce îmbunătățesc rezultatele corespunzătoare pentru operatorul clasic de aproximare a lui Bernstein, sau a altor operatori înrudiți.

Lucrarea este structurată în 3 capitole, și conține o listă de referințe bibliografice cuprinzând 58 de titluri.

Capitolul întâi al lucrării este intitulat “*Probabilitate și variabile aleatoare*”, și conține elementele de teoria probabilităților necesare în vederea prezentării rezultatelor din capitolele următoare.

Secțiunea [1.1] conține definiții și noțiuni elementare de teoria mulțimilor și a funcțiilor.

Sunt prezentate aici submulțimile importante ale mulțimii numerelor reale, operații cu mulțimi, noțiunile de bază din teoria funcțiilor reale de variabilă reală, și conceptul de cardinalitate a unei mulțimi, în particular noțiunile de mulțime finită și mulțime infinit numărabilă.

În Secțiunea [1.2](#) este introdus conceptul fundamental de *spațiu de probabilitate*. Sunt prezentate aici noțiunile de spațiu de evenimente, operații și relații între mulțimile de evenimente, ilustrate cu exemple sugestive. În continuare se introduce noțiunea de spațiu măsurabil, prin definirea conceptelor importante de algebră, σ -algebră, și σ -algebră generată de o familie de mulțimi (însoțite de asemenea de exemple), și a proprietăților importante ale acestora.

Este apoi introdusă *măsura de probabilitate*, și sunt prezentate principalele proprietăți ale acesteia (Propoziția [1.2.32](#) și Propoziția [1.9](#)) și mai multe exemple de spații de probabilitate (spațiu de probabilitate cu un număr finit de evenimente egal probabile, spațiul de probabilitate al aruncării zarului, a unei monede, etc). Secțiunea se încheie cu prezentarea rezultatului important de continuitate a măsurii de probabilitate (Propoziția [1.2.42](#)).

În Secțiunea [1.3](#) este introdusă noțiunea de *variabilă aleatoare*, și sunt prezentate principalele proprietăți ale variabilelor aleatoare. În continuare este introdusă *funcția de distribuție* a unei variabile aleatoare, sunt prezentate exemple și proprietăți ale acesteia, precum și teorema de caracterizare a funcției de distribuție (Teorema [1.3.19](#)).

Secțiunea se încheie prin introducerea noțiunii de *medie* a unei variabile aleatoare și a câteva caracteristici numerice ale variabilelor aleatoare discrete (momente, momente centrate, dispersie, etc). Sunt de asemenea aici prezentate principalele proprietăți ale mediei (linearitate, monotonie, inegalitatea Jensen, etc – a se vedea Propoziția [1.3.23](#)) și ale caracteristicilor variabilelor aleatoare discrete (Propoziția [1.3.26](#)).

Capitolul se încheie cu prezentarea câtorva modele clasice de urne (Secțiunea [1.4](#)), ce vor fi folosite în capitolele următoare ale lucrării. Sunt aici prezentate distribuția Bernoulli, distribuția binomială (extragere repetată din urnă cu înlocuirea bilei extrase), distribuția hipergeometrică (extragere repetată din urnă fără înlocuirea bilei extrase), și modelul general al urnei/distribuției lui Pólya (extragere repetată din urnă cu parametru de înlocuire c : pentru $c = 0$ se obține distribuția binomială, iar pentru $c = -1$ se obține distribuția hipergeometrică). Pentru toate distribuțiile considerate sunt indicate principalele caracteristici numerice (media și dispersia).

Contribuția în cadrul acestui capitol a constat în studiul bibliografic, sintetizarea rezultatelor esențiale, elaborarea de exemple, și prezentarea într-o manieră unitară a rezultatelor acestui capitol.

Capitolul al doilea al lucrării este intitulat “*Operatorul Bernstein*”, și conține o prezentare

succintă a principalelor rezultate privind operatorul de aproximare a lui S. Bernstein.

Astfel, în Secțiunea 2.1 este introdus operatorul de aproximare B_n a lui Bernstein, și este prezentată ideea probabilistă din spatele definiției (distribuția binomială).

În Secțiunea 2.2 sunt prezentate principalele proprietăți ale operatorului Bernstein: proprietatea de aproximare uniformă a unei funcții continue (Teorema 2.2.1, cu demonstrația originală a lui Bernstein), proprietatea de liniaritate, pozitivitate, și convergență (Teorema 2.2.4), și proprietatea de monotonie (Teorema 2.2.10). Sunt de asemenea prezentate aici rezultate privind eroarea de aproximare a operatorului Bernstein: eroarea de aproximare folosind modulul de continuitate al funcției (Teorema 2.2.5 și Teorema 2.2.6), rezultat datorat inițial lui T. Popoviciu și dezvoltat ulterior de alți cercetători (a se vedea spre exemplu [28], [50]), eroarea de aproximare folosind modulul de continuitate al derivatei funcției (Teorema 2.2.7), și eroarea de aproximare asimptotică (teorema lui Voronovskaia, Teorema 2.2.9). De menționat aici că demonstrațiile teoremelor privind eroarea de aproximare a operatorului Bernstein menționate mai sus sunt originale, fiind bazate pe rezultatul obținut în Lema 3.3.2 ([39]) prezentat în ultimul capitol al lucrării.

În ultima secțiune a acestui capitol (Secțiunea 2.3) sunt prezentate câteva generalizări ale operatorului Bernstein, generalizări ce vor fi utilizate pentru comparație cu operatorul R_n introdus în lucrare. Astfel, sunt aici prezentați operatorul Bernstein-Stancu $P_n^{(\alpha)}$ introdus de Stancu ([51], [52]), operatorul Lupaș L_n introdus de A. Lupaș și L. Lupaș ([32]), operatorul q -Bernstein a lui Lupaș $L_{n,q}$ introdus de A. Lupaș ([30]), operatorul q -Bernstein a lui Phillips $B_{n,q}$ introdus de G. M. Phillips ([43]), și operatorul (p, q) -Bernstein a lui Mursaleen $S_{n,p,q}$ introdus de Mursaleen și co-autorii săi ([36]).

Contribuția în cadrul acestui capitol a constat în studiul bibliografic, sintetizarea rezultatelor esențiale, prezentarea într-o manieră unitară a rezultatelor acestui capitol, și, așa cum am menționat, demonstrațiile originale ale Teoremei 2.2.7, Teoremei 2.2.7, și Teoremei 2.2.9, demonstrații bazate pe rezultatul obținut în Lema 3.3.2 ([39], în colaborare cu M. N. Pascu și N. R. Pascu).

Ultimul capitol al lucrării, intitulat “Un nou operator de aproximare de tip Bernstein” este în întregime original, fiind bazat pe rezultatele obținute în colaborare cu M. N. Pascu în lucrările [39] și [40] (ISI), și cu N. R. Pascu în lucrările [39], [40], [58] (ISI), în ultima lucrare fiind prim autor.

În Secțiunea 3.1, intitulată “*Un nou operator de aproximare de tip Bernstein*”, este introdus un nou operator de aproximare de tip Bernstein, notat $P_n^{a,b,c}$, definit folosind distribuția Pólya $X_n^{a,b,c}$. Așa cum se observă în lucrare, pentru valori $a = x$, $b = 1 - x$ și $c = \alpha \geq 0$ acest

operator coincide cu operatorul Bernstein-Stancu, dar interesul în această lucrare este pentru valori negative ale parametrului c satisfăcând condiția de compatibilitate (1.39) a distribuției Polya (a se vedea Observația 3.1.1).

Motivat de această observație, am considerat în definiția operatorului $P_n^{a,b,c}$ alegerea particulară $a = x$, $b = 1 - x$ și $c = -\min\{x, 1 - x\} / (n - 1)$, obținând astfel operatorul notat prin R_n , definit de relația (3.5), ale cărui proprietăți vor fi studiate în continuare.

Astfel, în Teorema 3.2.1 (Secțiunea 3.2) sunt prezentate câteva din proprietățile operatorului R_n : proprietatea de monotonie, de pozitivitate, de convergența uniformă, și proprietatea de supra-aproximare a funcțiilor convexe, proprietăți similare operatorului clasic Bernstein B_n .

În Secțiunea 3.3 sunt prezentate estimări privind eroarea de aproximare a operatorului R_n . Demonstrațiile acestor rezultate folosesc Lema 3.3.2, în care se obțin estimări pentru $|Ef(X) - f(x)|$ în funcție de modulul de continuitate al funcției f , al derivatei acesteia, respectiv o formulă Taylor de ordin doi pentru $Ef(X)$, și de dispersia variabilei aleatoare X având medie $E(X) = x$.

Folosind această leamnă, în Teorema 3.3.3 se obține o estimare a erorii de aproximare a operatorului R_n în funcție de modulul de continuitate al funcției, în Teorema 3.3.5 se obține o estimare erorii de aproximare a operatorului R_n în funcție de modulul de continuitate al derivatei funcției, iar în Teorema 3.3.7 se obține comportamentul asimptotic al erorii de aproximare al operatorului R_n . Așa după cum se arată în observațiile ce succed aceste teoreme, în toate cazurile eroarea de aproximare este îmbunătățită comparativ cu rezultatele corespunzătoare pentru operatorul clasic de aproximare B_n a lui Bernstein.

În Secțiunea 3.4 se demonstrează un rezultat important obținut în colaborare cu M. N. Pascu și N. R. Pascu în lucrarea [40], și anume că, constanta optimală ce apare în inegalitatea de mărginire a erorii de aproximare a operatorului R_n în funcție de modulul de continuitate al funcției este mai mică decât constanta corespunzătoare a lui Sikkema în cazul operatorului Bernstein B_n (Teorema 3.4.2). Demonstrația folosește o proprietate având interes de sine stătător, și anume o proprietate de monotonie a factorialului crescător, demonstrată în Lema 3.4.1, obținută de asemenea în colaborare cu M. N. Pascu și N. R. Pascu în lucrarea [40].

În Secțiunea 3.5 se demonstrează proprietatea de monotonie a operatorului R_n (Teorema 3.5.8), proprietate similară cu cea a operatorului Bernstein clasic. Într-o formulare echivalentă (Teorema 3.5.7), acest rezultat arată că variabilele aleatoare de tip Pólya verifică o anumită ordonare stohastică, fapt ce are un interes de sine stătător în teoria ordonărilor stohastice.

Demonstrația acestor rezultate folosește trei rezultate auxiliare demonstrate în această secțiune, rezultate de interes independent. Astfel, în Lema 3.5.1 se demonstrează o rafinare a

inegalității inverse inegalității Cauchy-Bunyakovsky-Schwarz (a se vedea Observația 3.5.2), în Lema 3.5.3 se demonstrează inegalități de mărginire inferioară și superioară a unei integrale folosind metoda trapezelor (rezultat cunoscut doar în cazul asimptotic), iar în Lema 3.5.4 se demonstrează un rezultat precis privind semnul unei anumite funcții.

Capitolul se încheie cu Secțiunea 3.6 în care sunt prezentate rezultate numerice comparative între operatorul R_n introdus în lucrare și operatorii de tip Bernstein prezentați în Secțiunea 2.3.

Analiza numerică arată că operatorul R_n reduce, comparativ cu operatorul Bernstein, eroarea de aproximare la jumătate, iar analiza grafică arată că în toate cazurile considerate (funcție continuu diferentiabilă, funcție continuă, respectiv funcție discontinuă), operatorul R_n oferă cea mai bună aproximare a funcției considerate în raport cu ceilalți operatori de tip Bernstein considerați.

Capitolul 1

Probabilitate și variabile aleatoare

1.1 Noțiuni preliminare

1.1.1 Noțiuni de teoria mulțimilor

În cele ce urmează vom considera următoarele mulțimi importante:

- mulțimea vidă (mulțimea fără nici un element): \emptyset
- mulțimea numerelor naturale: $\mathbb{N} = \{0, 1, 2, \dots\}$
- mulțimea numerelor întregi: $\mathbb{Z} = \{\dots, -2, -1, 0, 1, 2, \dots\}$
- mulțimea numerelor raționale: $\mathbb{Q} = \left\{ \frac{m}{n} \mid m, n \in \mathbb{Z}, n \neq 0 \right\}$
- mulțimea numerelor reale: \mathbb{R}

1.1.2 Definiții și notații

Spunem că o mulțime A este *conținută* în mulțimea B , și notăm $A \subset B$, dacă orice element al mulțimii A aparține și mulțimii B . Spunem în acest caz că mulțimea A este o *submulțime* a mulțimii B .

Spunem că mulțimea A este *egală* cu mulțimea B , și notăm $A = B$, dacă $A \subset B$ și $B \subset A$. În caz contrar spunem că mulțimile A și B nu sunt egale, și notăm $A \neq B$.

Pentru o mulțime de bază nevidă $\Omega \neq \emptyset$, vom nota prin $\mathcal{P}(\Omega)$ *mulțimea părților* mulțimii Ω , formată din toate submulțimile mulțimii Ω

$$\mathcal{P}(\Omega) = \{A : A \subset \Omega\}.$$

Pe mulțimea $\mathcal{P}(\Omega)$ introducem următoarele operații:

- *reuniunea* a două mulțimi A și B , notată cu $A \cup B$, definită prin

$$A \cup B = \{x \in \Omega \mid x \in A \text{ sau } x \in B\} \quad (1.1)$$

- *intersecția* a două mulțimi A și B , notată cu $A \cap B$, definită prin

$$A \cap B = \{x \in \Omega \mid x \in A \text{ și } x \in B\} \quad (1.2)$$

- *diferența* a două mulțimi A și B , notată cu $A - B$, definită prin

$$A - B = \{x \in A \mid x \notin B\} \quad (1.3)$$

- *complementara* unei mulțimi A (în raport cu mulțimea de referință Ω), notată cu A^c , definită prin

$$A^c = \Omega - A = \{x \in \Omega \mid x \notin A\} \quad (1.4)$$

- *produsul cartezian* a două mulțimi A și B , notat cu $A \times B$, definit ca mulțimea perechilor ordonate (x, y) cu $x \in A$ și $y \in B$, adică:

$$A \times B = \{(x, y) \mid x \in A, y \in B\} \quad (1.5)$$

Observația 1.1.1 *Să observăm că spațiul euclidian $E_2 \equiv \mathbb{R}^2$ poate fi interpretat ca produsul cartezian $E_1 \times E_1$ unde $E_1 \equiv \mathbb{R}$ este spațiul euclidian unidimensional, adică dreapta reală.*

1.1.3 Funcții de o variabilă reală

Definiția 1.1.2 *Date fiind două mulțimi nevide X și Y , dacă fiecărui element $x \in X$ îi corespunde - printr-un anumit procedeu - un unic element $y \in Y$, vom numi corespondența dintre elementele mulțimii X și elementele mulțimii Y funcție sau aplicație.*

Dacă fiecărui element $x \in X$ îi corespunde elementul bine determinat $f(x) \in Y$, vom nota funcția corespunzătoare prin $f : X \rightarrow Y$. Mulțimea X se numește *mulțimea de definiție* (sau *domeniul*) a funcției f , iar mulțimea Y se numește mulțimea în care funcția f ia valori (sau *codomeniul* funcției f).

Dacă elementului x îi corespunde elementul $y \in Y$ prin funcția f , spunem că y este imaginea lui x prin funcția f sau că y este valoarea funcției f în punctul x , și notăm $y = f(x)$.

Data fiind o funcție $f : X \rightarrow Y$, numim *imaginea* mulțimii $A \subset X$ prin funcția f mulțimea

$$f(A) = \{f(x) \mid x \in A\},$$

și *imaginea inversă* (sau *preimaginea*) mulțimii $B \subset Y$ prin funcția f mulțimea

$$f^{-1}(B) = \{x \in A \mid f(x) \in B\}.$$

Considerăm în cele ce urmează că $X, Y \subset \mathbb{R}$, și vom spune că funcția $f : X \rightarrow Y$ este o funcție reală de variabilă reală.

Definiția 1.1.3 *Funcția reală de variabilă reală $f : X \rightarrow Y$ se numește:*

- *strict crescătoare (crescătoare) dacă $f(x_1) < f(x_2)$ ($f(x_1) \leq f(x_2)$), oricare ar fi $x_1, x_2 \in X$ cu $x_1 < x_2$.*
- *strict descrescătoare (descrescătoare) dacă $f(x_1) > f(x_2)$ ($f(x_1) \geq f(x_2)$), oricare ar fi $x_1, x_2 \in X$ cu $x_1 < x_2$.*
- *injectivă dacă $f(x_1) \neq f(x_2)$ oricare ar fi $x_1, x_2 \in X$ cu $x_1 \neq x_2$.*
- *surjectivă dacă oricare ar fi $y \in Y$ există $x \in X$ astfel încât $f(x) = y$.*
- *bijectivă dacă este injectivă și surjectivă, adică dacă oricare ar fi $y \in Y$ există un **unic** element $x \in X$ astfel încât $f(x) = y$.*

Dacă funcția $f : X \rightarrow Y$ este bijectivă, putem defini *funcția inversă funcției f* , notată cu $f^{-1} : Y \rightarrow X$, și definită prin

$$x = f^{-1}(y) \iff f(x) = y.$$

Observăm că dacă funcția f este bijectivă atunci și funcția inversă f^{-1} este de asemenea bijectivă, și au loc relațiile $f^{-1}(f(x)) = x$ și $f(f^{-1}(y)) = y$, oricare ar fi $x \in X$ și $y \in Y$.

1.1.4 Cardinalul unei mulțimi

Definiția 1.1.4 *Spunem că două mulțimi A și B sunt echipotente (sau cardinal echivalente) dacă există o bijecție $f : A \rightarrow B$. Notăm în acest caz $A \sim B$ sau $|A| = |B|$.*

Clasa tuturor mulțimilor cardinal echivalente cu o mulțime dată A se numește cardinalul mulțimii A și se notează $\text{card}(A)$ sau $|A|$.

Prin definiție, o mulțime *infinită* este o mulțime care este echipotentă cu o submulțime strictă a sa. Se poate demonstra că o mulțime este infinită dacă și numai dacă ea nu este o mulțime finită.

O mulțime infinită se numește *numărabilă* (sau *infiniț numărabilă*) dacă ea este echipotentă cu mulțimea \mathbb{N} a numerelor naturale, și nenumărabilă în caz contrar.

1.2 Spațiu de probabilitate

1.2.1 Spațiu de evenimente

Pentru definirea conceptului de spațiu de probabilitate, vom considera un experiment, al cărui rezultat nu se poate preciza cu siguranță înaintea efectuării lui, dar pentru care mulțimea tuturor rezultatelor posibile este cunoscută.

Numim *eveniment elementar* oricare din rezultatele efectuării experimentului considerat, și notăm cu Ω mulțimea tuturor evenimentelor elementare, adică mulțimea tuturor rezultatelor posibile ale unui experiment considerat.

Numim *eveniment* o submulțime a lui Ω , adică un eveniment reprezintă o mulțime de evenimente elementare. Vom nota evenimentele cu majuscule A, B, C, \dots , iar evenimentele elementare cu $\omega, \omega_1, \omega_2, \dots$

Remarcăm două evenimente importante, și anume *evenimentul sigur*, notat cu Ω (este evenimentul care apare la fiecare efectuare a experimentului) și *evenimentul imposibil*, notat cu \emptyset (este evenimentul care nu apare la nici o efectuare a experimentului).

Exemplul 1.2.1 În cazul aruncării unui zar, următoarele sunt exemple de evenimente:

- $A = \{1, 3, 5\}$, adică apariția unui număr impar
- $B = \{2, 4, 6\}$, apariția unui număr par
- $C = \{1, 2, 3, 4, 5\}$, adică apariția unui număr mai mic decât 6
- $D = \{4, 5, 6\}$, adică apariția unui număr mai mare sau egal cu 4.

Exemplul 1.2.2 În cazul aruncării unei monede, mulțimea rezultatelor posibile este $\Omega = \{B, S\}$, unde prin B am notat apariția feței “ban”, iar prin S am notat apariția feței “stemă”.

Putem în acest caz considera următoarele evenimente:

- $A = \{B\}$, adică apariția feței “ban”
- $B = \{S\}$, adică apariția feței “stemă”

Pe un spațiu Ω de evenimente elementare fixat, introducem următoarele definiții pentru două evenimente $A, B \subset \Omega$.

Definiția 1.2.3 (evenimente compatibile) Spunem că evenimentele A și B sunt compatibile dacă ele se pot realiza simultan la efectuarea experimentului.

Exemplul 1.2.4 În experimentul aruncării zarului, considerăm evenimentul A ce constă în apariția uneia din fețele 1 sau 3, și evenimentul B ce constă în apariția uneia din fețele cu numerele impare. Evenimente A și B sunt compatibile deoarece dacă rezultatul experimentului este apariția feței 1, atunci se realizează simultan și evenimentul A și evenimentul B .

Definiția 1.2.5 (evenimente incompatibile) Spunem că evenimentele A și B sunt incompatibile dacă ele nu pot apărea simultan la nici o efectuare a experimentului.

Exemplul 1.2.6 În experimentul aruncării zarului, considerăm evenimentul A ce constă în apariția uneia din fețele cu numere impare, și evenimentul B ce constă în apariția uneia din fețele cu numere pare. Evenimentele A și B nu se pot realiza simultan, și deci evenimentele A și B sunt evenimente incompatibile.

Definiția 1.2.7 (reuniunea a două evenimente) Definim reuniunea evenimentelor A și B , notată prin $A \cup B$, ca fiind evenimentul care se realizează dacă cel puțin unul din evenimentele A și B se realizează.

Exemplul 1.2.8 În experimentul aruncării zarului, considerăm următoarele evenimente: $A = \{1, 3, 4\}$ și $B = \{2, 4, 6\}$. Evenimentul A se realizează dacă la aruncarea zarului apare una din fețele 1, 3 sau 4, iar evenimentul B se realizează dacă la aruncarea zarului apare una din fețele 2, 4 sau 6. Reuniunea evenimentelor A sau B constă deci în apariția uneia din fețele 1, 2, 3, 4 sau 6, și deci $A \cup B = \{1, 2, 3, 4, 6\}$.

Definiția 1.2.9 (intersecția a două evenimente) Definim intersecția evenimentelor A și B , notată prin $A \cap B$, ca fiind evenimentul care se realizează dacă se realizează simultan ambele evenimente A și B .

Exemplul 1.2.10 În notația din exemplul anterior deducem că intersecția evenimentelor A și B este evenimentul $A \cap B = \{4\}$.

Definiția 1.2.11 (eveniment contrar) *Definim evenimentul contrar evenimentului A , notat prin A^c , evenimentul constând în nerealizarea evenimentului A (adică A^c se realizează dacă nu se realizează A , și A^c nu se realizează dacă se realizează evenimentul A).*

Observația 1.2.12 *Este ușor de observat din definiția anterioară că evenimentul contrar evenimentului A^c este evenimentul A , adică $(A^c)^c = A$.*

Exemplul 1.2.13 *În experimentul aruncării zarului, considerăm următoarele evenimente: $A = \{1, 3, 5\}$ și $B = \{2, 4, 6\}$. Observăm că dacă nu se realizează evenimentul A (adică dacă nu apare una din fețele 1, 3 sau 5) atunci se realizează evenimentul B (adică apare una din fețele 2, 4 sau 6). Rezultă deci că evenimentul B este contrarul evenimentului A , și viceversa.*

Definiția 1.2.14 (diferența a două evenimente) *Definim diferența evenimentelor A și B (în această ordine), notată prin $A \setminus B$, ca fiind evenimentul ce constă în realizarea lui A și nerealizarea lui B .*

Definiția 1.2.15 (implicația între două evenimente) *Spunem că evenimentul A implică evenimentul B dacă realizarea evenimentului A atrage după sine și realizarea evenimentului B .*

Exemplul 1.2.16 *În experimentul aruncării zarului, considerăm următoarele evenimente: $A = \{1, 2\}$ și $B = \{1, 2, 3\}$. Realizarea evenimentului A atrage după sine și realizarea evenimentului B , și deci evenimentul A implică evenimentul B .*

1.2.2 Spațiu măsurabil

Definiția 1.2.17 (algebră) *Fiind dată o mulțime nevidă $\Omega \neq \emptyset$, numim algebră (sau corp de părți) pe Ω o familie nevidă $\mathcal{F} \subset P(\Omega) = \{A : A \subset \Omega\}$ de părți a lui Ω cu următoarele proprietăți:*

i) \mathcal{F} este închisă la complementară, adică $A \in \mathcal{F} \implies A^c \in \mathcal{F}$

ii) \mathcal{F} este închisă la reuniune, adică $A, B \in \mathcal{F} \implies A \cup B \in \mathcal{F}$

Exemplul 1.2.18 *Considerăm $\Omega = [a, b) \subset \mathbb{R}$, unde $a, b \in \mathbb{R}$ cu $a < b$. Este ușor de verificat că familia*

$$\mathcal{F} = \left\{ \bigcup_{i=1}^n [a_i, b_i) : n \in \mathbb{N}^*, a_i, b_i \in [a, b), a_i < b_i \right\} \quad (1.6)$$

formează o algebră de mulțimi pe Ω .

Exemplul 1.2.19 Este ușor de verificat că pentru $\Omega = \{B, S\}$, $\mathcal{F}_1 = \{\emptyset, \Omega\}$ și $\mathcal{F}_2 = \mathcal{P}(\Omega) = \{\emptyset, \{B\}, \{S\}, \Omega\}$ sunt algebre pe Ω (de fapt acestea sunt singurele algebre pe Ω). \mathcal{F}_1 este algebra “minimală” pe Ω , iar \mathcal{F}_2 este algebra “maximală” pe Ω .

În general, pentru o algebră \mathcal{F} arbitrară pe o mulțime de evenimente elementare Ω , are loc relația de incluziune

$$\mathcal{F}_1 \subset \mathcal{F} \subset \mathcal{F}_2,$$

unde $\mathcal{F}_1 = \{\emptyset, \Omega\}$ și $\mathcal{F}_2 = \mathcal{P}(\Omega)$. Din acest motiv \mathcal{F}_1 se numește *algebra minimală* pe Ω , iar \mathcal{F}_2 se numește *algebra maximală* pe Ω .

Propoziția 1.2.20 Dacă \mathcal{F} este o algebră pe Ω , atunci au loc următoarele proprietăți.

- 1) $\emptyset, \Omega \in \mathcal{F}$
- 2) Oricare ar fi $A, B \in \mathcal{F}$ avem $A \cap B \in \mathcal{F}$
- 3) Oricare ar fi $n \geq 1$ și $A_1, A_2, \dots, A_n \in \mathcal{F}$ avem $\bigcup_{i=1}^n A_i \in \mathcal{F}$ și $\bigcap_{i=1}^n A_i \in \mathcal{F}$
- 4) Oricare ar fi $A, B \in \mathcal{F}$ avem $A \setminus B, B \setminus A, A \Delta B := (A \setminus B) \cup (B \setminus A) \in \mathcal{F}$.

Definiția 1.2.21 (σ -algebră) Fiind dată o mulțime nevidă $\Omega \neq \emptyset$, numim σ -algebră (σ -corp de părți) pe Ω o familie nevidă $\mathcal{F} \subset \mathcal{P}(\Omega) = \{A : A \subset \Omega\}$ de părți a lui Ω , cu proprietățile:

i) \mathcal{F} este închisă la complementară, adică $A \in \mathcal{F} \implies A^c \in \mathcal{F}$

ii) \mathcal{F} este închisă la reuniuni numărabile, adică $A_1, A_2, \dots, A_n \in \mathcal{F} \implies \bigcup_{i=1}^n A_i \in \mathcal{F}$

Exemplul 1.2.22 Este ușor de verificat că dată fiind o mulțime nevidă Ω de evenimente elementare, $\mathcal{F}_1 = \{\Omega, \emptyset\}$ și $\mathcal{F}_2 = \mathcal{P}(\Omega)$ reprezintă σ -algebre pe Ω .

De asemenea, dacă \mathcal{F} este o σ -algebră arbitrară pe Ω , atunci se poate arăta (a se vedea Propoziția 1.2.24) că are loc dubla incluziune

$$\mathcal{F}_1 \subset \mathcal{F} \subset \mathcal{F}_2,$$

motiv pentru care $\mathcal{F}_1 = \{\emptyset, \Omega\}$ se mai numește σ -algebra minimală pe Ω , iar $\mathcal{F}_2 = \mathcal{P}(\Omega)$ se numește σ -algebra maximală pe Ω .

Exemplul 1.2.23 Dacă Ω este o mulțime infinit nenumărabilă, se verifică ușor că familia de mulțimi

$$\mathcal{F} = \{A \subseteq \Omega \mid A \text{ cel mult numărabilă sau } A^c \text{ cel mult numărabilă}\}$$

este o σ -algebră pe Ω .

Propoziția 1.2.24 Dacă \mathcal{F} este o σ -algebră pe Ω , atunci au loc următoarele:

- 1) $\emptyset, \Omega \in \mathcal{F}$
- 2) Oricare ar fi $n \in \mathbb{N}^*$ și $A_1, A_2, \dots, A_n \in \mathcal{F}$ avem $\bigcup_{i=1}^n A_i \in \mathcal{F}$ și $\bigcap_{i=1}^n A_i \in \mathcal{F}$
- 3) Pentru și orice șir de evenimente $A_1, A_2, \dots \in \mathcal{F}$ avem $\bigcap_{n=1}^{\infty} A_n \in \mathcal{F}$
- 4) Oricare ar fi $A, B \in \mathcal{F}$ avem $A \Delta B \stackrel{\text{def}}{=} (A \setminus B) \cup (B \setminus A) \in \mathcal{F}$.

Definiția 1.2.25 (spațiu măsurabil) O mulțime nevidă $\Omega \neq \emptyset$ pe care s-a definit o σ -algebră \mathcal{F} se numește spațiu măsurabil și se notează (Ω, \mathcal{F}) . Elementele lui \mathcal{F} se numesc evenimente măsurabile.

Observația 1.2.26 Punctul 2) din Propoziția 1.2.24 arată că orice σ -algebră pe Ω este de asemenea o algebră de mulțimi pe Ω , dar reciproca nu este în general adevărată.

Pentru a arăta aceasta, considerăm algebra $\mathcal{F} = \left\{ \bigcup_{i=1}^n [a_i, b_i) : n \in \mathbb{N}^*, a_i, b_i \in [a, b), a_i < b_i \right\}$ din Exemplul 1.2.18. Dacă \mathcal{F} ar fi o σ -algebră, cum $A_n = [a + \frac{b-a}{n+1}, b) \in \mathcal{F}$ oricare ar fi $n \geq 1$, ar rezulta că evenimentul

$$\bigcup_{n=1}^{\infty} A_n = \bigcup_{n=1}^{\infty} \left[a + \frac{b-a}{n+1}, b \right) = (a, b)$$

ar aparține lui \mathcal{F} , o contradicție (deoarece intervalul (a, b) nu se poate scrie ca o reuniune finită de intervale de forma $[a_i, b_i)$).

Data fiind o submulțime arbitrară $\mathcal{L} \subset \mathcal{P}(\Omega)$, ea nu este în general o σ -algebră. Se poate demonstra însă că există o σ -algebră minimală ce conține pe \mathcal{L} , notată prin $\sigma(\mathcal{L})$, și numită σ -algebră generată de \mathcal{L} .

Propoziția 1.2.27 Dacă Ω este mulțime de evenimente elementare și $\mathcal{L} \subseteq \mathcal{P}(\Omega)$ este o familie de mulțimi, atunci

$$\sigma(\mathcal{L}) = \bigcap \{ \mathcal{F} : \mathcal{F} \subseteq \mathcal{P}(\Omega) \text{ este } \sigma\text{-algebră pe } \Omega \text{ și } \mathcal{L} \subseteq \mathcal{F} \} \quad (1.7)$$

este σ -algebra generată de \mathcal{L} (σ -algebra minimală ce conține pe \mathcal{L}).

Propoziția 1.2.28 Fie $\Omega \neq \emptyset$ o mulțime nevidă și $\mathcal{L}_1, \mathcal{L}_2, \mathcal{F} \subset \mathcal{P}(\Omega)$ familii de mulțimi pe Ω . Au loc următoarele:

- i) Dacă $\mathcal{L}_1 \subseteq \mathcal{L}_2$ atunci $\sigma(\mathcal{L}_1) \subseteq \sigma(\mathcal{L}_2)$
- ii) Dacă \mathcal{F} este σ -algebră pe Ω dacă și numai dacă $\mathcal{F} = \sigma(\mathcal{F})$.

Exemplul 1.2.29 (σ -algebra mulțimilor Boreliene pe \mathbb{R}) *Un exemplu important de σ -algebră generată de o familie de mulțimi este σ -algebra mulțimilor Boreliene pe \mathbb{R} , definită prin:*

$$\mathcal{B} = \mathcal{B}(\mathbb{R}) = \sigma(\{A \subset \mathbb{R} \mid A \text{ mulțime deschisă în } \mathbb{R}\}) \quad (1.8)$$

Se poate arăta (a se vedea spre exemplu [38]) că oricare dintre familiile de mulțimi ale lui \mathbb{R}

$$\mathcal{L}_1 = \{(a, b) \mid a, b \in \mathbb{R}, a < b\}$$

$$\mathcal{L}_2 = \{(a, b] \mid a, b \in \mathbb{R}, a < b\}$$

$$\mathcal{L}_3 = \{[a, b) \mid a, b \in \mathbb{R}, a < b\}$$

$$\mathcal{L}_4 = \{[a, b] \mid a, b \in \mathbb{R}, a < b\}$$

$$\mathcal{L}_5 = \{(-\infty, a) \mid a \in \mathbb{R}\}$$

$$\mathcal{L}_6 = \{(-\infty, a] \mid a \in \mathbb{R}\}$$

$$\mathcal{L}_7 = \{(b, \infty) \mid b \in \mathbb{R}\}$$

$$\mathcal{L}_8 = \{[b, \infty) \mid b \in \mathbb{R}\}$$

generează σ -algebra mulțimilor Boreliene pe \mathbb{R} , adică

$$\sigma(\mathcal{L}_n) = \mathcal{B}(\mathbb{R}), \quad n = 1, 2, \dots, 8.$$

1.2.3 Măsura de probabilitate

Definiția 1.2.30 (măsură de probabilitate) *Numim măsură de probabilitate pe spațiul măsurabil (Ω, \mathcal{F}) o funcție $P : \mathcal{F} \rightarrow [0, +\infty)$ cu proprietățile:*

i) $P(\Omega) = 1$

ii) *Oricare ar fi evenimentele $A_1, A_2, \dots \in \mathcal{F}$ incompatibile două câte două, avem:*

$$P\left(\bigcup_{n=1}^{\infty} A_n\right) = \sum_{n=1}^{\infty} P(A_n).$$

Definiția 1.2.31 (spațiu de probabilitate) *Numim spațiu de probabilitate (câmp de probabilitate complet aditiv) un triplet (Ω, \mathcal{F}, P) unde:*

- $\Omega \neq \emptyset$ este mulțimea evenimentelor elementare

- \mathcal{F} este o σ -algebră pe Ω
- P este o măsură de probabilitate pe spațiul măsurabil (Ω, \mathcal{F}) .

Propoziția 1.2.32 Dacă (Ω, \mathcal{F}, P) este un spațiu de probabilitate, atunci au loc următoarele.

- 1) $P(\emptyset) = 0$
- 2) $P(A_1 \cup A_2 \cup \dots \cup A_n) = P(A_1) + P(A_2) + \dots + P(A_n)$, oricare ar fi $n \geq 1$ și $A_1, \dots, A_n \in \mathcal{F}$ disjuncte două câte două.
- 3) $P(A) \leq P(B)$, oricare ar fi $A, B \in \mathcal{F}$ cu $A \subset B$
- 4) $0 \leq P(A) \leq 1$, oricare ar fi $A \in \mathcal{F}$
- 5) $P(A^c) = 1 - P(A)$, oricare ar fi $A \in \mathcal{F}$
- 6) $P(B \setminus A) = P(B) - P(A)$, oricare ar fi $A, B \in \mathcal{F}$ cu $A \subset B$
- 7) $P(A \cup B) = P(A) + P(B) - P(A \cap B)$, oricare ar fi $A, B \in \mathcal{F}$.

Exemplul 1.2.33 Un exemplu important de spațiu de probabilitate este cel în care mulțimea de evenimente elementare este finită, fiind formată din evenimente elementare egal probabile.

Dacă spațiul de evenimente elementare este $\Omega = \{\omega_1, \dots, \omega_n\}$ pentru un anumit $n \geq 1$, și evenimentele elementare $\omega_1, \dots, \omega_n$ sunt egal probabile (adică $P(\{\omega_i\}) = P(\{\omega_j\})$, oricare ar fi $1 \leq i, j \leq n$, din proprietățile măsurii de probabilitate obținem

$$1 = P(\Omega) = P\left(\bigcup_{i=1}^n \{\omega_i\}\right) = \sum_{i=1}^n P(\{\omega_i\}) = nP(\{\omega_1\}),$$

și deci $P(\{\omega_i\}) = \frac{1}{n}$, oricare ar fi $1 \leq i \leq n$. Este ușor de observat că dacă $A \in \mathcal{F} = \mathcal{P}(\Omega)$, atunci funcția de probabilitate $P : \mathcal{F} \rightarrow [0, \infty)$ este definită de

$$P(A) = \frac{|A|}{n}, \quad A \in \mathcal{F}.$$

Spațiul de probabilitate (Ω, \mathcal{F}, P) astfel definit se numește spațiu de probabilitate cu un număr finit de evenimente egal probabile.

Exemplul 1.2.34 În cazul aruncării unui zar, putem considera ca spațiu de probabilitate (Ω, \mathcal{F}, P) , unde

- $\Omega = \{1, 2, 3, 4, 5, 6\}$
- $\mathcal{F} = \mathcal{P}(\Omega) = \{\emptyset; \{1\}; \{2\}; \dots; \{1, 2\}; \dots; \{5, 6\}; \dots; \{1, 2, 3, 4, 5, 6\}\}$
- $P : \mathcal{F} \longrightarrow [0; \infty), P(A) = \frac{|A|}{6}, A \in \mathcal{F}.$

Exemplul 1.2.35 În cazul aruncării unei monede, putem considera ca spațiu de probabilitate (Ω, \mathcal{F}, P) , unde

- $\Omega = \{B, S\}$
- $\mathcal{F} = \mathcal{P}(\Omega) = \{\emptyset, \{B\}, \{S\}, \{B, S\}\}$
- $P : \mathcal{F} \longrightarrow [0; \infty), P(\{B\}) = P(\{S\}) = \frac{1}{2}.$

Mai general, în cazul unui ban “măsluit” (pentru care una din fețe apare mai frecvent decât cealaltă), putem defini funcția de probabilitate prin $P(\{B\}) = p$ și $P(\{S\}) = 1 - p$, unde $p \in (0, 1)$ este probabilitatea de apariție a feței “ban”.

Exemplul 1.2.36 În cazul aruncării a două monede, putem considera ca spațiu de probabilitate (Ω, \mathcal{F}, P) , unde

- $\Omega = \{\{B, B\} \{B, S\} \{S, B\} \{S, S\}\}$
- $\mathcal{F} = \mathcal{P}(\Omega)$
- $P : \mathcal{F} \longrightarrow [0; \infty), P(A) = \frac{|A|}{4}, A \in \mathcal{F}$ (în cazul în care evenimentele elementare sunt egal probabile, adică dacă $P(\{B, B\}) = P(\{B, S\}) = P(\{S, B\}) = P(\{S, S\}) = \frac{1}{4}$).

Propoziția 1.2.37 (inegalitatea lui Boole) Oricare ar fi $n \in \mathbb{N}^*$ și $A_1, \dots, A_n \in \mathcal{F}$, au loc inegalitățile

$$P\left(\bigcup_{i=1}^n A_i\right) \leq \sum_{i=1}^n P(A_i) \quad (1.9)$$

și

$$P\left(\bigcap_{i=1}^n A_i\right) \geq 1 - \sum_{i=1}^n P(A_i^C). \quad (1.10)$$

1.2.4 Continuitatea măsurii de probabilitate

Definiția 1.2.38 Pentru un șir de evenimente $(F_n)_{n \geq 1} \subset \mathcal{F}$, definim evenimentele:

$$(i) \liminf F_n = \bigcup_{n=1}^{\infty} \bigcap_{i=n}^{\infty} F_i \in \mathcal{F}$$

$$(ii) \limsup F_n = \bigcap_{n=1}^{\infty} \bigcup_{i=n}^{\infty} F_i \in \mathcal{F}$$

(iii) Dacă $\liminf F_n = \limsup F_n$, definim limita șirului F_n (notată cu $\lim F_n$) prin:

$$\lim_{n \rightarrow \infty} F_n \stackrel{def}{=} \liminf F_n = \limsup F_n \in \mathcal{F}$$

Propoziția 1.2.39 Pentru un șir arbitrar de evenimente $(F_n)_{n \geq 1} \subset \mathcal{F}$, au loc următoarele:

i) $\liminf F_n \subseteq \limsup F_n$

ii) Dacă $(F_n)_{n \geq 1}$ este un șir crescător de evenimente, atunci există limita șirului F_n și are loc:

$$\lim_{n \rightarrow \infty} F_n = \bigcup_{n=1}^{\infty} F_n$$

iii) Dacă $(F_n)_{n \geq 1}$ este un șir descrescător de evenimente, atunci există limita șirului F_n și are loc:

$$\lim_{n \rightarrow \infty} F_n = \bigcap_{n=1}^{\infty} F_n$$

Observația 1.2.40 Să observăm că evenimentul elementar $\omega \in \Omega$ aparține evenimentului $\liminf F_n = \bigcup_{n=1}^{\infty} \bigcap_{i=n}^{\infty} F_i$ dacă și numai dacă există un indice $n \geq 1$ cu proprietatea că $\omega \in \bigcap_{i=n}^{\infty} F_i$, și deci ω aparține tuturor evenimentelor F_i pentru $i \geq n$.

În concluzie evenimentul $\liminf F_n$ este format din toate evenimentele elementare ce aparțin tuturor evenimentelor F_n , începând de la un anumit rang.

În mod analog se poate justifica faptul că evenimentul $\limsup F_n$ este format din toate evenimentele elementare ω ce aparțin unui număr infinit de evenimente F_n (adică există un șir $n_1 < n_2 < \dots$ astfel încât $\omega \in F_{n_1} \cap F_{n_2} \cap \dots$).

Observația 1.2.41 Notând cu $I_F : \Omega \rightarrow \{0, 1\}$ funcția caracteristică a unei mulțimi $F \subset \Omega$, definită prin

$$I_F(\omega) = \begin{cases} 1, & \text{dacă } \omega \in F \\ 0, & \text{dacă } \omega \in \Omega - F \end{cases},$$

se pot demonstra următoarele egalități:

$$i) \liminf F_n = \{\omega \in \Omega : \liminf I_{F_n}(\omega) = 1\}$$

ii) $\limsup F_n = \{\omega \in \Omega : \limsup I_{F_n}(\omega) = 1\}$

iii) Dacă există limita $\lim_{n \rightarrow \infty} F_n$, atunci

$$\lim_{n \rightarrow \infty} F_n = \left\{ \omega \in \Omega : \text{există } \lim_{n \rightarrow \infty} I_{F_n}(\omega) \text{ și } \lim_{n \rightarrow \infty} I_{F_n}(\omega) = 1 \right\}.$$

Relațiile de mai sus arată că definițiile pentru $\liminf F_n$ și $\limsup F_n$ corespund celor pentru șiruri de numere reale, $\liminf x_n$ și $\limsup x_n$.

Propoziția 1.2.42 (continuitatea măsurii de probabilitate) Dacă $(F_n)_{n \geq 1} \subset \mathcal{F}$ este un șir de evenimente pentru care există $\lim_{n \rightarrow \infty} F_n$, atunci

$$P\left(\lim_{n \rightarrow \infty} F_n\right) = \lim_{n \rightarrow \infty} P(F_n).$$

În particular:

a) Dacă $(F_n)_{n \geq 1} \subset \mathcal{F}$ este șir crescător de evenimente atunci are loc

$$P\left(\bigcup_{n=1}^{\infty} F_n\right) = \lim_{n \rightarrow \infty} P(F_n)$$

b) Dacă $(F_n)_{n \geq 1} \subset \mathcal{F}$ este șir descrescător de evenimente atunci are loc

$$P\left(\bigcap_{n=1}^{\infty} F_n\right) = \lim_{n \rightarrow \infty} P(F_n).$$

Propoziția 1.2.43 Pentru un șir de evenimente $(F_n)_{n \geq 1} \subset \mathcal{F}$ are loc inegalitatea

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

1.3 Variabile aleatoare

1.3.1 Definiție și proprietăți

Definiția 1.3.1 (variabilă aleatoare) Numim variabilă aleatoare reală pe spațiul de probabilitate (Ω, \mathcal{F}, P) o funcție $X : \Omega \rightarrow \mathbb{R}$ măsurabilă în raport cu σ -algebrele corespunzătoare (\mathcal{F} pe Ω , respectiv $\mathcal{B}(\mathbb{R})$ pe \mathbb{R}), adică având proprietatea că:

$$X^{-1}(B) = \{\omega \in \Omega : X(\omega) \in B\} \in \mathcal{F}, \quad (1.11)$$

pentru orice mulțime boreliană $B \in \mathcal{B}(\mathbb{R})$.

Exemplul 1.3.2 La aruncarea a două monede, funcția X reprezentând numărul de fețe stemă obținut este o variabilă aleatoare pe spațiul (Ω, \mathcal{F}, P) unde:

- $\Omega = \{(S, S), (S, B), (B, S), (B, B)\}$
- $\mathcal{F} = \mathcal{P}(\Omega)$
- $P : \Omega \rightarrow [0, \infty), P(A) = \frac{|A|}{4}, A \in \mathcal{F},$

deoarece

$$X^{-1}(B) = \begin{cases} \emptyset, & 0, 1, 2 \notin B \\ \{(B, B)\}, & 0 \in B \text{ și } 1, 2 \notin B \\ \{(S, B), (B, S)\}, & 1 \in B \text{ și } 0, 2 \notin B \\ \{(S, S)\} & 2 \in B \text{ și } 0, 1 \notin B \\ \{(B, B), (S, B), (B, S)\} & 0, 1 \in B \text{ și } 2 \notin B \\ \{(S, B), (B, S), (S, S)\} & 1, 2 \in B \text{ și } 0 \notin B \\ \{(B, S), (S, S)\} & 0, 2 \in B \text{ și } 1 \notin B \\ \{(S, S), (S, B), (B, S), (B, B)\} & 0, 1, 2 \in B \end{cases} \in \mathcal{F}$$

pentru orice mulțime boreliană $B \in \mathcal{B}(\mathbb{R})$.

Observația 1.3.3 Pentru a simplifica notația, pentru o mulțime Boreliană $B \in \mathcal{B}(\mathbb{R})$ și o variabilă aleatoare X , în continuare vom nota pe scurt mulțimea $\{\omega \in \Omega : X(\omega) \in B\}$ prin $\{X \in B\}$.

Spre exemplu, evenimentul $\{\omega \in \Omega : X(\omega) < a\} = \{\omega \in \Omega : X(\omega) \in (-\infty, a)\}$ va fi notat pe scurt prin $\{X < a\}$ sau $\{X \in (-\infty, a)\}$.

Propoziția 1.3.4 $X : \Omega \rightarrow \mathbb{R}$ este o variabilă aleatoare pe spațiul de probabilitate (Ω, \mathcal{F}, P) dacă și numai dacă are loc una din următoarele relații echivalente:

- i) $\{X < c\} = X^{-1}((-\infty, c)) \in \mathcal{F}$, oricare ar fi $c \in \mathbb{R}$.
- ii) $\{X \leq c\} = X^{-1}((-\infty, c]) \in \mathcal{F}$, oricare ar fi $c \in \mathbb{R}$.
- iii) $\{X > c\} = X^{-1}((c, +\infty)) \in \mathcal{F}$, oricare ar fi $c \in \mathbb{R}$.
- iv) $\{X \geq c\} = X^{-1}([c, +\infty)) \in \mathcal{F}$, oricare ar fi $c \in \mathbb{R}$.

Definiția 1.3.5 Fie $(X, \mathcal{F}), (Y, \mathcal{G})$ spații măsurabile. O funcție $f : (X, \mathcal{F}) \rightarrow (Y, \mathcal{G})$ se numește măsurabilă dacă

$$f^{-1}(G) \in \mathcal{F}, \quad \forall G \in \mathcal{G}.$$

Teorema 1.3.6 Dacă $f : (\mathbb{R}, \mathcal{B}) \rightarrow (\mathbb{R}, \mathcal{B})$ este continuă, atunci f este măsurabilă.

Propoziția 1.3.7 Dacă $f : (\mathbb{R}, \mathcal{B}) \rightarrow (\mathbb{R}, \mathcal{B})$ este o funcție măsurabilă și $X : (\Omega, \mathcal{F}) \rightarrow (\mathbb{R}, \mathcal{B})$ este o variabilă aleatoare, atunci $f \circ X : (\Omega, \mathcal{F}) \rightarrow (\mathbb{R}, \mathcal{B})$ este de asemenea o variabilă aleatoare.

Consecința 1.3.8 Dacă $f : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ este o funcție continuă și X este o variabilă aleatoare, atunci $f \circ X$ este de asemenea o variabilă aleatoare.

În particular, $c + X$ ($c \in \mathbb{R}$), $c \cdot X$ ($c \in \mathbb{R}$), X^2 , $|X|$, $\frac{1}{X}$ (dacă $X \neq 0$), $\sin X$ sunt de asemenea variabile aleatoare.

Propoziția 1.3.9 Dacă $(X_n)_{n \geq 1}$ este un șir de variabile aleatoare, atunci

$$\begin{aligned} X(\omega) &= \inf_{n \geq 1} X_n(\omega), & Y(\omega) &= \sup_{n \geq 1} X_n(\omega), \\ \liminf X_n(\omega) &= \sup_{n \geq 1} \inf_{k \geq n} X_k(\omega) \text{ și } \limsup X_n(\omega) &= \inf_{n \geq 1} \sup_{k \geq n} X_k(\omega) \end{aligned}$$

sunt de asemenea variabile aleatoare.

Consecința 1.3.10 Dacă $(X_n)_{n \geq 1}$ este un șir de variabile aleatoare pentru care există limita $X(\omega) = \lim_{n \rightarrow \infty} X_n(\omega)$ oricare ar fi $\omega \in \Omega$, atunci X este o variabilă aleatoare.

Propoziția 1.3.11 Dacă X și Y sunt variabile aleatoare, atunci mulțimile următoare sunt măsurabile:

$$\begin{aligned} \{X < Y\} &= \{\omega \in \Omega : X(\omega) < Y(\omega)\} \in \mathcal{F} \\ \{X \leq Y\} &= \{\omega \in \Omega : X(\omega) \leq Y(\omega)\} \in \mathcal{F} \end{aligned}$$

$$\{X < Y\} = \bigcup_{c \in \mathbb{Q}} \left(\underbrace{\{X < c\}}_{\in \mathcal{F}} \cap \underbrace{\{Y > c\}}_{\in \mathcal{F}} \right) \in \mathcal{F}$$

$$\text{și } \{X \geq Y\} = \left(\underbrace{\{X < Y\}}_{\in \mathcal{F}} \right)^c \in \mathcal{F}.$$

Propoziția 1.3.12 Dacă X și Y sunt două variabile aleatoare, atunci $X - Y$, $X + Y$, $X \cdot Y$, și $\frac{X}{Y}$ (dacă $Y \neq 0$) sunt de asemenea variabile aleatoare.

Definiția 1.3.13 O variabilă aleatoare $X : \Omega \rightarrow \mathbb{R}$ se numește discretă, dacă mulțimea valorilor posibile $X(\Omega)$ a lui X este o mulțime discretă (o mulțime finită sau o mulțime infinit numărabilă).

Observația 1.3.14 O variabilă aleatoare discretă X poate lua numai un număr finit de valori sau o mulțime de valori cel mult numărabilă, și deci mulțimea valorilor posibile a lui X formează un șir (finit sau infinit). În ambele cazuri, aceste valori formează un șir x_1, x_2, \dots (finit sau infinit) și există $A_1, A_2, \dots \in \mathcal{F}$ disjuncte două câte două cu $\cup_{n \geq 1} A_n = \Omega$ astfel încât

$$X(\omega) = \sum_{n \geq 1} x_n 1_{A_n}(\omega), \quad \omega \in \Omega. \quad (1.12)$$

Reamintim că pentru o mulțime $A \subset \Omega$ am notat prin 1_A funcția caracteristică (sau indicatorul) mulțimii A , adică

$$1_A(\omega) = \begin{cases} 1, & \omega \in A \\ 0, & \omega \in \Omega \setminus A \end{cases}. \quad (1.13)$$

Notând cu $p_n = P(A_n)$, $n \geq 1$, putem reprezenta variabilă aleatoare X dată de (1.12) sub forma

$$X = \begin{pmatrix} x_1 & x_2 & \dots \\ p_1 & p_2 & \dots \end{pmatrix}. \quad (1.14)$$

numită și distribuția variabilei aleatoare X .

Cum evenimentele A_i , $i = 1, 2, \dots$, formează un sistem complet de evenimente (sunt disjuncte două câte două și $\cup_{i \geq 1} A_i = \Omega$), obținem condițiile necesare și suficiente ca distribuția (1.14) să reprezinte o variabilă aleatoare: $p_i \geq 0$ oricare ar fi $i \geq 1$, și

$$\sum_{i \geq 1} p_i = \sum_{i \geq 1} P(A_i) = P\left(\bigcup_{i \geq 1} A_i\right) = P(\Omega) = 1. \quad (1.15)$$

1.3.2 Funcția de distribuție a unei variabile aleatoare

Definiția 1.3.15 Dacă $X : \Omega \rightarrow \mathbb{R}$ o variabilă aleatoare, numim funcție de distribuție a variabilei aleatoare X , funcția $F_X : \mathbb{R} \rightarrow [0, 1]$ definită prin

$$F_X(x) = P(X \leq x), \quad x \in \mathbb{R}. \quad (1.16)$$

Exemplul 1.3.16 Dacă X este o variabilă aleatoare ce ia un număr finit de valori $x_1 < \dots < x_n$ cu probabilitățile p_1, \dots, p_n , adică dacă

$$X = \begin{pmatrix} x_1 & x_2 & \dots & x_n \\ p_1 & p_2 & \dots & p_n \end{pmatrix},$$

atunci funcția de distribuție a variabilei aleatoare X este:

$$F_X(x) = \begin{cases} 0, & x < x_1 \\ p_1, & x_1 \leq x < x_2 \\ p_1 + p_2, & x_2 \leq x < x_3 \\ \dots & \dots \\ p_1 + p_2 + \dots + p_{n-1}, & x_{n-1} \leq x < x_n \\ \underbrace{p_1 + p_2 + \dots + p_n}_1, & x_n \leq x \end{cases}$$

Exemplul 1.3.17 Dacă X este o variabilă aleatoare discretă finită, dată de

$$X = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 2 & 3 & 4 \\ 0.2 & 0.3 & 0.1 & 0.3 & 0.1 \end{pmatrix},$$

atunci funcția de distribuție a variabilei aleatoare X este

$$F_X(x) = \begin{cases} 0, & x < 0 \\ 0.2, & 0 \leq x < 1 \\ 0.5, & 1 \leq x < 2 \\ 0.6, & 2 \leq x < 3 \\ 0.9, & 3 \leq x < 4 \\ 1, & x \geq 4 \end{cases}.$$

Teorema 1.3.18 Fie $X : \Omega \rightarrow \mathbb{R}$ o variabilă aleatoare și $F_X : \mathbb{R} \rightarrow [0, 1]$ funcția de distribuție a variabilei aleatoare X .

Pentru orice numere reale x_1 și x_2 cu $x_1 < x_2$ au loc următoarele:

$$P(x_1 < X \leq x_2) = F_X(x_2) - F_X(x_1),$$

$$P(x_1 < X < x_2) = F_X(x_2) - F_X(x_1) - P(X = x_2),$$

$$P(x_1 \leq X < x_2) = F_X(x_2) - F_X(x_1) - P(X = x_2) + P(X = x_1),$$

$$P(x_1 \leq X \leq x_2) = F_X(x_2) - F_X(x_1) + P(X = x_2).$$

Teorema 1.3.19 (caracterizarea funcției de distribuție) Dacă $F = F_X : \mathbb{R} \rightarrow [0, 1]$ este funcția de distribuție a variabilei aleatoare X atunci F are următoarele proprietăți:

i) F este nedescrescătoare, adică $F(x_1) \leq F(x_2)$, oricare ar fi $x_1 \leq x_2$

$$ii) \lim_{x \rightarrow \infty} F(x) = 1 \text{ și } \lim_{x \rightarrow -\infty} F(x) = 0$$

$$iii) F(x+0) = \lim_{y \searrow x} F(y) = F(x), \text{ adică } F \text{ este continuă la dreapta în orice punct } x \in \mathbb{R}.$$

Reciproc, dacă o funcție $F : \mathbb{R} \rightarrow [0, 1]$ verifică cele trei proprietăți de mai sus, atunci F este funcția de distribuție a unei variabile aleatoare, adică există o variabilă X (pe un anumit spațiu de probabilitate) având funcția de distribuție $F = F_X$.

1.3.3 Caracteristici numerice ale variabilelor aleatoare discrete

Reamintim că o variabilă aleatoare reală X definită pe un spațiu de probabilitate (Ω, \mathcal{F}, P) se numește *discretă* dacă mulțimea valorilor ei $X(\Omega)$ este o mulțime finită sau infinit numărabilă. În ambele cazuri, aceste valori formează un șir x_1, x_2, \dots (finit sau infinit) și există $A_1, A_2, \dots \in \mathcal{F}$ disjuncte două câte două cu $\cup_{n \geq 1} A_n = \Omega$ astfel încât

$$X(\omega) = \sum_{n \geq 1} x_n 1_{A_n}(\omega), \quad \omega \in \Omega. \quad (1.17)$$

Notând cu $p_n = P(A_n)$, $n \geq 1$, putem reprezenta variabila aleatoare X dată de (1.17) sub forma

$$X = \begin{pmatrix} x_1 & x_2 & \dots \\ p_1 & p_2 & \dots \end{pmatrix}. \quad (1.18)$$

Definiția 1.3.20 Definim media variabilei aleatoare X discrete dată de (1.17) (sau (1.18)), notată cu $E(X)$, prin

$$E(X) = \sum_{n \geq 1} x_n P(A_n) = \sum_{n \geq 1} x_n p_n, \quad (1.19)$$

dacă această serie este absolut convergentă, adică $\sum_{n \geq 1} |x_n p_n| < \infty$.

Observația 1.3.21 Condiția de absolut convergență a seriei de mai sus este necesară pentru corectitudinea definiției mediei, deoarece, așa după cum a observat B. Riemann într-una din lucrările sale (*Ueber die Darstellbarkeit einer Function durch eine trigonometrische Reihe*, publicată în 1854), dacă o serie este convergentă dar nu și absolut convergentă, atunci pentru orice număr real, există o permutare a termenilor seriei, astfel încât noua serie este convergentă la numărul real ales.

De asemenea, se știe că dacă o serie este absolut convergentă, atunci suma seriei este aceeași pentru orice permutare a indicilor termenilor seriei (a se vedea spre exemplu [14], Teorema 1.0.1, sau [7], p. 68).

Observația 1.3.22 (corectitudinea definiției mediei) Pentru ca definiția de mai sus a mediei variabilei aleatoare X să fie corectă, trebuie să verificăm că dacă variabila aleatoare X se poate reprezenta în două moduri

$$X(\omega) = \sum_{n \geq 1} x_n 1_{A_n}(\omega) = \sum_{m \geq 1} y_m 1_{B_m}(\omega), \quad \omega \in \Omega, \quad (1.20)$$

unde $x_n, y_m \in \mathbb{R}$, $m, n \geq 1$, $A_1, A_2, \dots \in \mathcal{F}$ și $B_1, B_2, \dots \in \mathcal{F}$ sunt disjuncte două câte două, și $\cup_{n \geq 1} A_n = \cup_{m \geq 1} B_m = \Omega$, atunci

$$\sum_{n \geq 1} x_n P(A_n) = \sum_{m \geq 1} y_m P(B_m).$$

Considerăm $C_{mn} = A_n \cap B_m \in \mathcal{F}$, $m, n \geq 1$, și observăm că evenimentele $\{C_{mn}\}_{m, n \geq 1}$ sunt disjuncte două câte două, și au loc relațiile:

$$\cup_{m \geq 1} C_{mn} = \cup_{m \geq 1} (A_n \cap B_m) = A_n \cap (\cup_{m \geq 1} B_m) = A_n \cap \Omega = A_n, \quad (1.21)$$

$$\cup_{n \geq 1} C_{mn} = \cup_{n \geq 1} (A_n \cap B_m) = B_m \cap (\cup_{n \geq 1} A_n) = B_m \cap \Omega = B_m, \quad (1.22)$$

oricare ar fi $m, n \geq 1$. De asemenea, dacă $C_{mn} \neq \emptyset$, considerând în egalitatea (1.20) $\omega \in C_{mn} = A_n \cap B_m$ rezultă că $x_n = y_m$, și deci avem

$$x_n P(C_{mn}) = y_m P(C_{mn}),$$

oricare ar fi $m, n \geq 1$. Sumând după $m, n \geq 1$ aceste relații, obținem

$$\sum_{m, n \geq 1} x_n P(C_{mn}) = \sum_{m, n \geq 1} y_m P(C_{mn}). \quad (1.23)$$

Folosind relația (1.21) și faptul că evenimentele $\{C_{mn}\}_{m, n \geq 1}$ sunt disjuncte două câte două, putem rescrie echivalent suma din membrul drept astfel

$$\begin{aligned} \sum_{m, n \geq 1} x_n P(C_{mn}) &= \sum_{n \geq 1} \sum_{m \geq 1} x_n P(C_{mn}) \\ &= \sum_{n \geq 1} x_n \sum_{m \geq 1} P(C_{mn}) \\ &= \sum_{n \geq 1} x_n P(\cup_{m \geq 1} C_{mn}) \\ &= \sum_{n \geq 1} x_n P(A_n), \end{aligned}$$

și în mod similar

$$\sum_{m,n \geq 1} y_m P(C_{mn}) = \sum_{m \geq 1} y_m P(B_m).$$

Folosind cele două relații de mai sus și egalitatea (1.23), obținem

$$\sum_{n \geq 1} x_n P(A_n) = \sum_{m \geq 1} y_m P(B_m),$$

ceea ce demonstrează corectitudinea definiției mediei (valoarea mediei nu depinde de alegerea reprezentării (1.17) a variabilei aleatoare).

Propoziția 1.3.23 Fie X și Y două variabile aleatoare discrete cu medii finite. Au loc următoarele:

i) Dacă $X(\omega) = c \in \mathbb{R}$ (constantă) oricare ar fi $\omega \in \Omega$, atunci:

$$E(X) = c.$$

ii) (liniaritatea mediei) Pentru orice numere reale $a, b \in \mathbb{R}$, variabila aleatoare $aX + bY$ are medie și

$$E(aX + bY) = aE(X) + bE(Y).$$

iii) Dacă în plus variabilele aleatoare X și Y sunt independente, atunci variabila aleatoare XY are medie și

$$E(XY) = E(X)E(Y).$$

iv) (monotonia mediei) Dacă $X(\omega) \geq Y(\omega)$ oricare ar fi $\omega \in \Omega$, atunci

$$E(X) \geq E(Y).$$

v) (inegalitatea Jensen) Dacă $f: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ este o funcție convexă pentru care variabila aleatoare $f(X)$ are medie, atunci are loc inegalitatea

$$f(E(X)) \leq E(f(X)).$$

Definiția 1.3.24 (caracteristici numerice ale variabilelor aleatoare discrete) Pentru o variabilă aleatoare discretă X având reprezentarea $X = \sum_{i \geq 1} x_i 1_{A_i}$ (unde $\{A_i\}_{i \geq 1} \subset \mathcal{F}$ for-

mează o partiție disjunctă a lui Ω), sau echivalent (notând $p_i = P(A_i)$, $i \geq 1$)

$$X = \begin{pmatrix} x_1 & x_2 & \dots \\ p_1 & p_2 & \dots \end{pmatrix},$$

definim următoarele:

i) momentul de ordin $n \in \mathbb{N}^*$, notat prin $M_n(X)$, definit prin

$$M_n(X) = E(X^n) = \sum_{i \geq 1} x_i^n P(A_i) = \sum_{i \geq 1} x_i^n p_i, \quad (1.24)$$

ii) momentul centrat de ordin $n \in \mathbb{N}^*$, notat prin $\mu_n(X)$, definit prin

$$\mu_n(X) = E((X - E(X))^n) = \sum_{i \geq 1} (x_i - E(X))^n P(A_i) = \sum_{i \geq 1} (x_i - E(X))^n p_i, \quad (1.25)$$

iii) dispersia, notată prin $\sigma^2(X)$, definită prin

$$\sigma^2(X) = E((X - E(X))^2) = \sum_{i \geq 1} (x_i - E(X))^2 P(A_i) = \sum_{i \geq 1} (x_i - E(X))^2 p_i,$$

atunci când mediile respective sunt bine definite.

Observația 1.3.25 Este ușor de observat că momentul de ordin $n = 1$ coincide cu media, adică $M(X) = E(X)$, și că dispersia coincide cu momentul centrat de ordin $n = 2$, adică $\mu_2(X) = \sigma^2(X)$.

Propoziția 1.3.26 Fie X, Y variabile aleatoare discrete. Au loc următoarele.

i) Dacă X și Y au momente de ordin doi (finite), atunci variabila aleatoare $X \cdot Y$ are medie, și are loc relația

$$|E(X \cdot Y)| \leq \sqrt{E(X^2) E(Y^2)} \quad (1.26)$$

ii) Dacă X are moment de ordin doi (finite), atunci X are dispersie (finită), și are loc

$$\sigma^2(X) = E(X^2) - (E(X))^2 \quad (1.27)$$

iii) Dacă variabilele X și Y sunt independente și admit dispersii (finite), atunci:

$$\sigma^2(X + Y) = \sigma^2(X) + \sigma^2(Y) \quad (1.28)$$

iv) Dacă X are dispersie (finită), atunci și variabila aleatoare $aX + b$ are dispersie finită oricare ar fi constantele $a, b \in \mathbb{R}$, și are loc relația

$$\sigma^2(aX + b) = a^2\sigma^2(X) \quad (1.29)$$

În particular, dispersia unei variabile aleatoare constante este nulă:

$$\sigma^2(b) = 0, \quad \text{oricare ar fi } b \in \mathbb{R}. \quad (1.30)$$

v) Dacă X are dispersie (finită), atunci oricare ar fi $x \in \mathbb{R}$ are loc inegalitatea

$$\sigma^2(X) = E((X - M(X))^2) \leq E((X - x)^2)$$

1.4 Câteva modele clasice de urne

1.4.1 Distribuția Bernoulli cu parametrul $p \in [0, 1]$

Definiția 1.4.1 Spunem că o variabilă aleatoare X are o distribuție Bernoulli cu parametrul $p \in [0, 1]$ dacă X este o variabilă aleatoare discretă ce ia (numai) valorile 0 și 1, cu probabilitățile $q = 1 - p$, respectiv p , adică X are reprezentarea

$$X = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 1 - p & p \end{pmatrix}. \quad (1.31)$$

Observația 1.4.2 Distribuția Bernoulli modelează rezultatul efectuării unui experiment ce poate rezulta (numai) în unul din două cazuri posibile, pe care convenim să le numim “succes” (reprezentat de valoarea “1”), respectiv “insucces” (reprezentat de valoarea “0”).

Parametrul p al distribuției Bernoulli reprezintă probabilitatea obținerii succesului, adică $p = P(X = 1)$, iar $q = 1 - p$ reprezintă probabilitatea obținerii insuccesului, adică $q = 1 - p = P(X = 0)$.

Propoziția 1.4.3 Media și dispersia unei variabile aleatoare X având distribuția Bernoulli cu parametrul $p \in [0, 1]$ sunt

$$E(X) = p \quad \text{și} \quad \sigma^2(X) = p(1 - p). \quad (1.32)$$

1.4.2 Distribuția binomială cu parametrii $n \in \mathbb{N}^*$ și $p \in [0, 1]$

Definiția 1.4.4 Spunem că o variabilă aleatoare X are o distribuție binomială cu parametrii $n \in \mathbb{N}^*$ și $p \in [0, 1]$ dacă X este o variabilă aleatoare discretă având reprezentarea

$$X = \begin{pmatrix} 0 & 1 & \dots & n \\ p_0 & p_1 & \dots & p_n \end{pmatrix}, \quad (1.33)$$

unde

$$p_k = P(X = k) = C_n^k p^k (1-p)^{n-k}, \quad k \in \{0, 1, \dots, n\}. \quad (1.34)$$

Observația 1.4.5 Este ușor de observat $p_k \geq 0$ oricare ar fi $k \in \{0, 1, \dots, n\}$ și că

$$\sum_{k=0}^n P(X = k) = \sum_{k=0}^n p_k = \sum_{k=0}^n C_n^k p^k (1-p)^{n-k} = (p + (1-p))^n = 1^n = 1,$$

ceea ce demonstrează corectitudinea definiției anterioare, adică relațiile (1.33) – (1.34) de mai sus definesc într-adevăr distribuția unei variabile aleatoare.

Observația 1.4.6 Este ușor de observat că distribuția binomială cu parametrii $n = 1$ și $p \in [0, 1]$ devine distribuția Bernoulli cu parametrul p , și deci distribuția binomială poate fi privită ca o generalizare a distribuției Bernoulli.

Propoziția 1.4.7 Media și dispersia unei variabile aleatoare binomiale X cu parametrii $n \in \mathbb{N}^*$ și $p \in [0, 1]$ sunt date de relațiile:

$$E(X) = np \quad \text{și} \quad \sigma^2(X) = np(1-p).$$

1.4.3 Distribuția hipergeometrică cu parametrii $n \in \mathbb{N}^*$ și $a, b \in \mathbb{N}^*$

Definiția 1.4.8 Spunem că o variabilă aleatoare X are o distribuție hipergeometrică cu parametrii $n \in \mathbb{N}^*$ și $a, b \in \mathbb{N}^*$ dacă X este o variabilă aleatoare discretă ce ia (numai) valori $k \in \{0, 1, \dots, n\}$ satisfăcând condiția de compatibilitate

$$\max\{0, n-b\} \leq k \leq \min\{a, n\}, \quad (1.35)$$

cu probabilități corespunzătoare

$$P(X = k) = p_k = \frac{C_a^k C_b^{n-k}}{C_{a+b}^n}. \quad (1.36)$$

Observația 1.4.9 Egalând coeficientul lui x^n din egalitatea

$$(1+x)^a (1+x)^b = (1+x)^{a+b}$$

obținem

$$\sum_{\max\{0, n-b\} \leq k \leq \min\{a, n\}} C_a^k C_b^{n-k} = C_{a+b}^n,$$

de unde prin împărțire cu C_{a+b}^n obținem

$$\sum_{\max\{0, n-b\} \leq k \leq \min\{a, n\}} p_k = \sum_{\max\{0, n-b\} \leq k \leq \min\{a, n\}} \frac{C_a^k C_b^{n-k}}{C_{a+b}^n} = 1,$$

ceea ce demonstrează corectitudinea definiției anterioare.

Propoziția 1.4.10 Media și dispersia unei variabile hipergeometrice X cu parametrii $n \in \mathbb{N}^*$ și $a, b \in \mathbb{N}^*$ sunt date de relațiile:

$$E(X) = np \quad \text{și} \quad \sigma^2(X) = \frac{a+b-n}{a+b-1} np(1-p), \quad (1.37)$$

unde $p = \frac{a}{a+b}$.

1.4.4 Distribuția urnei lui Pólya

Notația 1.4.11 Pentru a simplifica notația, pentru $x, h \in \mathbb{R}$ și $n \in \mathbb{N}$ vom nota prin

$$x^{(n, h)} = x(x+h)(x+2h) \cdots (x+(n-1)h) = \prod_{i=0}^{n-1} (x+ih) \quad (1.38)$$

factorialul (crescător) generalizat cu incrementul h . Vom folosi convenția că un produs după o mulțime vidă de indici este egal cu 1, adică $x^{(0, h)} = 1$ oricare ar fi $x, h \in \mathbb{R}$.

In cazul particular $h = -1$ vom nota prin $x^{(n)} = x^{(n, -1)} = x(x-1)(x-2) \cdots (x-n+1)$ factorialul descrescător, iar pentru $h = 1$ vom nota prin $x^{[n]} = x^{(n, 1)} = x(x+1)(x+2) \cdots (x+n-1)$ factorialul crescător (simbolul Pochhammer x_n).

Definiția 1.4.12 Spunem că o variabilă aleatoare $X_n^{a, b, c}$ are o distribuție Pólya cu parametrii $n \in \mathbb{N}^*$, $a, b \in \mathbb{R}_+$ și $c \in \mathbb{R}$ care verifică ipoteza

$$a + (n-1)c \geq 0 \quad \text{și} \quad b + (n-1)c \geq 0, \quad (1.39)$$

dacă $X_n^{a,b,c}$ este o variabilă aleatoare discretă având reprezentarea

$$X_n^{a,b,c} = \begin{pmatrix} 0 & 1 & \dots & n \\ p_{0,k}^{a,b,c} & p_{1,k}^{a,b,c} & \dots & p_{n,k}^{a,b,c} \end{pmatrix} \quad (1.40)$$

cu probabilități corespunzătoare

$$P(X_n^{a,b,c} = k) = p_{n,k}^{a,b,c} = C_n^k \frac{a^{(k,c)} b^{(n-k,c)}}{(a+b)^{(n,c)}}, \quad k \in \{0, 1, \dots, n\}. \quad (1.41)$$

Observația 1.4.13 Folosind formula binomială generalizată

$$(a+b)^{(n,c)} = \sum_{k=0}^n C_n^k a^{(k,c)} b^{(n-k,c)}, \quad (1.42)$$

prin împărțire cu $(a+b)^{(n,c)}$ obținem $\sum_{k=0}^n p_{n,k}^{a,b,c} = 1$, relație ce demonstrează corectitudinea definiției (relațiile (1.40) – (1.41) definesc într-adevăr distribuția unei variabile aleatoare).

Observația 1.4.14 În cazul $c = 0$ obținem

$$p_{n,k}^{a,b,0} = C_n^k \frac{a^{(k,0)} b^{(n-k,0)}}{(a+b)^{(n,0)}} = C_n^k \frac{a^k b^{n-k}}{(a+b)^n} = C_n^k \left(\frac{a}{a+b}\right)^k \left(\frac{b}{a+b}\right)^{n-k},$$

și comparând cu probabilitățile (1.34) corespunzătoare ale distribuției binomiale, rezultă că distribuția lui Pólya $X_n^{a,b,0}$ coincide cu distribuția binomială cu parametrii n și $p = \frac{a}{a+b}$ (extragere cu înlocuire).

Similar, în cazul $c = -1$ obținem

$$\begin{aligned} p_{n,k}^{a,b,-1} &= C_n^k \frac{a^{(k,-1)} b^{(n-k,-1)}}{(a+b)^{(n,-1)}} \\ &= C_n^k \frac{a(a-1)\dots(a-(k-1)) \cdot b(b-1)\dots(b-(n-k-1))}{(a+b)(a+b-1)\dots(a+b-(n-1))} \\ &= C_n^k \frac{\frac{a!}{(a-k)!} \frac{b!}{(b-(n-k))!}}{\frac{(a+b)!}{(a+b-n)!}} \\ &= \frac{\frac{a!}{k!(a-k)!} \cdot \frac{b!}{(n-k)!(b-(n-k))!}}{\frac{(a+b)!}{n!(a+b-n)!}} \\ &= \frac{C_a^k C_b^{n-k}}{C_{a+b}^n}, \end{aligned}$$

și comparând cu probabilitățile (1.36) corespunzătoare ale distribuției hipergeometrice, rezultă că distribuția lui Pólya $X_n^{a,b,-1}$ coincide cu distribuția hipergeometrică cu parametrii n și a, b

(extragere fără înlocuire).

Propoziția 1.4.15 Media și dispersia unei variabile aleatoare $X_n^{a,b,c}$ având o distribuție Pólya cu parametrii $n \in \mathbb{N}^*$, $a, b \in \mathbb{R}_+$ și $c \in \mathbb{R}$ care verifică ipoteza (1.39), sunt date de

$$E(X_n^{a,b,c}) = \frac{na}{a+b} \quad \text{și} \quad \sigma^2(X_n^{a,b,c}) = \frac{nab}{(a+b)^2} \left(1 + \frac{(n-1)c}{a+b+c}\right). \quad (1.43)$$

Capitolul 2

Operatorul Bernstein

2.1 Operatorul Bernstein

Polinomul Bernstein de grad n corespunzător unei funcții $f : [0, 1] \rightarrow \mathbb{R}$ este definit prin

$$B_n(f; x) = \sum_{k=0}^n f\left(\frac{k}{n}\right) C_n^k x^k (1-x)^{n-k}, \quad (2.1)$$

iar operatorul corespunzător B_n se numește *operatorul Bernstein*.

2.2 Câteva proprietăți ale operatorului Bernstein

Teorema 2.2.1 ([4]) *Pentru orice funcție continuă $f : [0, 1] \rightarrow \mathbb{R}$,*

$$\lim_{n \rightarrow \infty} B_n(f; x) = f(x),$$

uniform în raport cu $x \in [0, 1]$.

Teorema 2.2.2 (Teorema Bohman-Korovkin) *Fie $(L_n)_n$, $L_n : V \rightarrow \mathcal{F}([a, b])$ unde V este un subspațiu liniar al spațiului $\mathcal{F}([a, b])$ al funcțiilor reale definite pe intervalul $[a, b]$. Presupunem că $\varphi_0, \varphi_1, \varphi_2 \in V \cap C([a, b])$ formează un sistem Cebâșev pe intervalul $[a, b]$, adică funcția $\varphi = \alpha_0 \varphi_0 + \alpha_1 \varphi_1 + \alpha_2 \varphi_2$ are cel mult două rădăcini în intervalul $[a, b]$, oricare ar fi constantele $\alpha_0, \alpha_1, \alpha_2 \in \mathbb{R}$.*

Dacă

$$\lim_{n \rightarrow \infty} L_n(\varphi_i) = \varphi_i, \quad \text{uniform pe } [a, b] \text{ pentru } i = 0, 1, 2, \quad (2.2)$$

atunci

$$\lim_{n \rightarrow \infty} L_n(f) = f, \quad \text{uniform pe } [a, b], \quad (2.3)$$

pentru orice $f \in V \cap C([a, b])$.

Observația 2.2.3 Varianta inițială a teoremei anterioare a fost demonstrată în 1952 de către Harald Bohman ([6]) în cazul particular al funcțiilor test $\varphi_0(x) = 1$, $\varphi_1(x) = x$, și $\varphi_2(x) = x^2$, ea fiind apoi extinsă în 1953 de către Pavel Korovkin ([26]).

Teorema 2.2.4 Pentru orice $n \geq 1$, operatorul Bernstein $B_n : \mathcal{F}([0, 1]) \rightarrow C([0, 1])$ definit de (2.1) este un operator liniar pozitiv, care transformă funcțiile test $e_0(x) \equiv 1$, $e_1(x) \equiv x$, și $e_2(x) \equiv x^2$ respectiv în

$$\begin{aligned} B_n(e_0; x) &= 1, \\ B_n(e_1; x) &= x, \\ B_n(e_2; x) &= x^2 + \frac{x(1-x)}{n}, \end{aligned}$$

oricare ar fi $x \in [0, 1]$.

În particular, dacă funcția $f : [0, 1] \rightarrow \mathbb{R}$ este continuă pe $[0, 1]$, atunci $B_n(f; x)$ converge uniform la $f(x)$ pentru $x \in [0, 1]$ atunci când $n \rightarrow \infty$.

Mai mult, dacă $f : [0, 1] \rightarrow \mathbb{R}$ este o funcție convexă, atunci $B_n(f; x) \geq f(x)$ oricare ar fi $x \in [0, 1]$.

Reamintim că modulul de continuitate $\omega = \omega^f$ al unei funcții $f : [0, 1] \rightarrow \mathbb{R}$ este definit prin

$$\omega(\delta) = \omega^f(\delta) = \max \{ |f(x) - f(y)| : x, y \in [0, 1], |x - y| \leq \delta \}. \quad (2.4)$$

Teorema 2.2.5 Dacă $f : [0, 1] \rightarrow \mathbb{R}$ este o funcție continuă pe $[0, 1]$, atunci oricare ar fi $n > 1$ avem

$$|B_n(f; x) - f(x)| \leq (1 + x(1-x)) \omega(n^{-1/2}), \quad x \in [0, 1], \quad (2.5)$$

unde $\omega = \omega^f$ reprezintă modulul de continuitate al funcției f .

În particular, avem

$$|B_n(f; x) - f(x)| \leq \frac{5}{4} \omega(n^{-1/2}), \quad x \in [0, 1]. \quad (2.6)$$

Teorema 2.2.6 ([50]) *Valoarea optimală a constantei C pentru care inegalitatea lui Popoviciu*

$$|B_n(f; x) - f(x)| \leq C\omega(n^{-1/2}), \quad x \in [0, 1], \quad (2.7)$$

este verificată pentru orice funcției continuă $f : [0, 1] \rightarrow \mathbb{R}$ și orice $n \geq 1$ este

$$C_{opt} = \frac{4306 + 837\sqrt{6}}{5932} \approx 1.0898873..., \quad (2.8)$$

atinsă în cazul $n = 6$ pentru o anumită alegere a funcției continue f .

Teorema 2.2.7 *Dacă $f : [0, 1] \rightarrow \mathbb{R}$ este o funcție continuu diferențiabilă pe $[0, 1]$, atunci*

$$|B_n(f; x) - f(x)| \leq n^{-1/2}\omega_1(n^{-1/2}) \left(x(1-x) + \sqrt{x(1-x)} \right), \quad x \in [0, 1], \quad (2.9)$$

oricare ar fi $n > 1$, unde

$$\omega_1(\delta) = \omega_1^f(\delta) = \max \{ |f'(x) - f'(y)| : x, y \in [0, 1], |x - y| \leq \delta \}$$

reprezintă modulul de continuitate al derivatei f' .

În particular, avem

$$|B_n(f; x) - f(x)| \leq \frac{3}{4}n^{-1/2}\omega_1(n^{-1/2}), \quad x \in [0, 1]. \quad (2.10)$$

Observația 2.2.8 *Tiberiu Popoviciu a obținut pentru prima dată o estimare a erorii punctuale de aproximare a operatorului Bernstein în termeni de modulul de continuitate al derivatei funcției considerate ([45]), sub forma inegalității*

$$|B_n(f; x) - f(x)| \leq C\sqrt{\frac{x(1-x)}{n}}\omega_1^f\left(\sqrt{\frac{x(1-x)}{n}}\right), \quad x \in [0, 1], \quad (2.11)$$

pentru orice funcție continuu diferențiabilă $f \in C^1([0, 1])$, unde C este o constantă universală ce nu depinde de alegerea funcției f .

Considerând $\delta = \sqrt{\frac{x(1-x)}{n}}$ în demonstrația teoremei anterioare și repetând raționamentul, avem

$$|B_n(f; x) - f(x)| \leq \omega_1(\delta) \left(\frac{1}{\delta}\sigma^2(X) + \sigma(X) \right)$$

$$\begin{aligned}
&\leq \omega_1 \left(\sqrt{\frac{x(1-x)}{n}} \right) \left(\sqrt{\frac{n}{x(1-x)}} \frac{x(1-x)}{n} + \sqrt{\frac{x(1-x)}{n}} \right) \\
&\leq 2\sqrt{\frac{x(1-x)}{n}} \omega_1 \left(\sqrt{\frac{x(1-x)}{n}} \right),
\end{aligned}$$

obținând astfel o demonstrație a rezultatului lui Popoviciu cu o valoare explicită a constantei $C = 2$.

Se știe că valoarea constantei C pentru care inegalitatea lui Popoviciu (2.11) are loc pentru orice funcție continuu diferențiabilă $f \in C^1([0, 1])$ este $C \leq \frac{5}{8}$ (a se vedea spre exemplu [41], pag. 95).

Teorema 2.2.9 (Teorema lui Voronovskaja, [62]) Dacă $f : [0, 1] \rightarrow \mathbb{R}$ admite derivată de ordin doi continuă pe $[0, 1]$, atunci oricare ar fi $n > 1$ avem

$$\lim_{n \rightarrow \infty} n(B_n(f; x) - f(x)) = \frac{x(1-x)}{2} f''(x), \quad x \in [0, 1]. \quad (2.12)$$

Teorema 2.2.10 Operatorul Bernstein B_n definit de (2.1) este un operator care păstrează monotonia, mai precis, dacă $f : [0, 1] \rightarrow \mathbb{R}$ este o funcție monoton crescătoare (descrescătoare), atunci $B_n(f; \cdot) : [0, 1] \rightarrow \mathbb{R}$ este de asemenea o funcție monoton crescătoare (descrescătoare).

2.3 Generalizări ale operatorului Bernstein

Prima generalizare importantă a operatorului Bernstein este datorată academicianului român Dimitrie D. Stancu, care în 1968 a observat că distribuția binomială folosită de către Bernstein pentru a defini operatorul Bernstein B_n este un caz particular al distribuției Pólya. Această observație l-a condus la introducerea în lucrarea [51] ([52]) a operatorului

$$P_n^{(\alpha)}(f; x) = E \left(f \left(\frac{X_n^{x, 1-x, \alpha}}{n} \right) \right) = \sum_{k=0}^n C_n^k \frac{x^{(k, \alpha)} (1-x)^{(n-k, \alpha)}}{1^{(n, \alpha)}} f \left(\frac{k}{n} \right), \quad (2.13)$$

unde $X_n^{x, 1-x, \alpha}$ este o variabilă aleatoare având distribuția Pólya cu parametrii n și $x, 1-x$ și α (a se vedea Secțiunea 1.4.4). Acest operator este în prezent cunoscut ca *operatorul Bernstein-Stancu* a fost intens studiat în literatura de specialitate. Este ușor de observat că pentru $\alpha = 0$ avem $P_n^{(0)} = B_n$, și deci operatorul Bernstein-Stancu reprezintă o generalizare a operatorului clasic de aproximare B_n a lui Bernstein.

Observația 2.3.1 *Facem observația importantă că Stancu a considerat doar cazul $\alpha \geq 0$, cu excepția afirmației că în cazul $\alpha = -1/n$ operatorul de mai sus coincide cu operatorul de aproximare Lagrange al funcției f pe nodurile $\{\frac{k}{n}\}_{k=0,\dots,n}$, care nu poate fi folosit pentru aproximarea uniformă a funcțiilor, și încheie cu observația că în continuare vom presupune că parametrul α este ne-negativ (“We will henceforth assume that the parameter is non-negative”). În lucrări ulterioare, D. D. Stancu folosește ipoteza $\alpha \geq 0$, ipoteză folosită așa după cum am constatat cercetând literatura de specialitate de toți cercetătorii de specialitate din acest domeniu.*

În lucrarea [32], A. Lupaș și L. Lupaș introduc operatorul de aproximare L_n definit prin

$$L_n(f; x) = E \left(f \left(\frac{X_n^{x, 1-x, 1/n}}{n} \right) \right) = \sum_{k=0}^n C_n^k \frac{x^{(k, 1/n)} (1-x)^{(n-k, 1/n)}}{1^{(n, 1/n)}} f \left(\frac{k}{n} \right), \quad (2.14)$$

un caz particular al operatorului Bernstein-Stancu ($L_n = P^{(1/n)}$) operator cunoscut în literatura de specialitate sub numele de *operatorul Lupaș*.

Reamintim că pentru $k \in \mathbb{N}$, numărul q -întreg notat prin $[k]_q$ este definit prin $[0]_q = 0$, și pentru $k > 0$ prin

$$[k]_q = \begin{cases} \frac{q^k - 1}{q - 1}, & q \neq 1 \\ k, & q = 1 \end{cases}, \quad (2.15)$$

q -factorialul $[k]_q!$ este definit prin

$$[k]_q! = \begin{cases} [1]_q [2]_q \cdots [k]_q, & k > 0 \\ 1, & k = 0 \end{cases}, \quad (2.16)$$

iar pentru $0 \leq k \leq n$ coeficientul q -binomial $[C_n^k]_q$ este definit prin

$$[C_n^k]_q = \frac{[n]_q!}{[k]_q! [n-k]_q!}. \quad (2.17)$$

Folosind noțiunea de q -întreg, în 1987 Alexandru Lupaș a introdus ([30]) operatorul $L_{n,q}$ definit prin

$$L_{n,q}(f; x) = \sum_{k=0}^n f \left(\frac{[k]_q}{[n]_q} \right) [C_n^k]_q \frac{q^{k(k-1)/2}}{\prod_{j=0}^{n-1} (1-x+q^j x)} x^k (1-x)^{n-k} \quad (2.18)$$

operator numit *operatorul q -Bernstein al lui Lupaș*. Este ușor de observat că în cazul $q = 1$ operatorul astfel definit coincide cu operatorul clasic al lui Bernstein ($L_{n,1} = B_n$), și deci

operatorul $L_{n,q}$ reprezintă o generalizare a acestuia .

O altă extensie a operatorului Bernstein folosind noțiunea de q -întreg este datorată lui George M. Phillips ([43]), care a considerat operatorul $B_{n,q}$ definit prin

$$B_{n,q}(f; x) = \sum_{k=0}^n f\left(\frac{[k]_q}{[n]_q}\right) [C_n^k]_q x^k \prod_{j=0}^{n-k-1} (1 - q^j x), \quad (2.19)$$

numit *operatorul q -Bernstein al lui Phillips*.

O altă generalizare a operatorului Bernstein a fost dată de către Mursaleen și co-autorii săi ([36]), folosind noțiunea de (p, q) -întreg, definită astfel: pentru $k \in \mathbb{N}$, (p, q) -întregul $[k]_{p,q}$ este definit prin

$$[k]_{p,q} = \frac{p^k - q^k}{p - q}, \quad n = 0, 1, 2, \dots, \quad 0 < q < p \leq 1, \quad (2.20)$$

(p, q) -factorialul $[k]_{p,q}!$ este definit prin

$$[k]_{p,q}! = \begin{cases} [1]_{p,q} [2]_{p,q} \cdots [k]_{p,q}, & k > 0 \\ 1, & k = 0 \end{cases}, \quad (2.21)$$

iar pentru $0 \leq k \leq n$ coeficientul (p, q) -binomial $[C_n^k]_{p,q}$ este definit prin

$$[C_n^k]_{p,q} = \frac{[n]_{p,q}!}{[k]_{p,q}! [n-k]_{p,q}!}. \quad (2.22)$$

Cu această pregătire, operatorul $S_{n,p,q}$ introdus de Mursaleen și co-autorii săi în lucrarea [36] este definit prin

$$S_{n,p,q}(f; x) = \sum_{k=0}^n \sum_{k=0}^n f\left(\frac{[k]_{p,q}}{[n]_{p,q}}\right) [C_n^k]_{p,q} x^k \prod_{j=0}^{n-k-1} (p^j - q^j x) (1 - x)^{n-k}, \quad x \in [0, 1], \quad (2.23)$$

numit *operatorul (p, q) -Bernstein al lui Mursaleen*.

Capitolul 3

Un nou operator de aproximare de tip Bernstein

3.1 Un nou operator de aproximare de tip Bernstein

Pentru $a, b \in \mathbb{R}$ cu $a < b$ vom nota prin $\mathcal{F}([a, b])$ mulțimea funcțiilor cu valori reale definite pe intervalul $[a, b]$, și prin $C([a, b])$ mulțimea funcțiilor continue cu valori reale definite pe intervalul $[a, b]$.

Considerăm operatorul $P_n^{a,b,c} : \mathcal{F}([0, 1]) \rightarrow \mathcal{F}([0, 1])$, definit prin

$$P_n^{a,b,c}(f; x) = Ef \left(\frac{1}{n} X_n^{a,b,c} \right) = \sum_{k=0}^n p_{n,k}^{a,b,c} f \left(\frac{k}{n} \right), \quad f \in \mathcal{F}([0, 1]), \quad x \in [0, 1], \quad (3.1)$$

$X_n^{a,b,c}$ este o variabilă aleatoare Pólya cu parametrii n și a, b, c (a se vedea Secțiunea [1.4.4](#)), iar parametrii a, b, c depind în mod continuu de n și x , și verifică $a, b \geq 0$ și condiția de compatibilitate [\(1.39\)](#) a distribuției Pólya:

$$a + (n-1)c \geq 0 \quad \text{și} \quad b + (n-1)c \geq 0. \quad (3.2)$$

În cazul particular $a = x$, $b = 1 - x$ și $c = \alpha \geq 0$ operatorul $P_n^{a,b,c}$ definit mai sus devine operatorul Bernstein-Stancu [\(2.13\)](#) definit de D. D. Stancu în [\[51\]](#):

$$P_n^{(\alpha)}(f; x) = P_n^{x,1-x,\alpha}(f; x) = \sum_{k=0}^n C_n^k \frac{x^{(k,\alpha)} (1-x)^{(n-k,\alpha)}}{1^{(n,\alpha)}} f \left(\frac{k}{n} \right), \quad (3.3)$$

operator ce generalizează operatorul clasic B_n al lui Bernstein (cazul $\alpha = 0$).

Considerând $a = x$, $b = 1 - x$, și $c = 1/n$ obținem operatorul lui Lupas [\(3.4\)](#) introdus în

[32]:

$$P_n^{(1/n)}(f; x) = P_n^{x, 1-x, 1/n}(f; x) = \sum_{k=0}^n C_n^k \frac{x^{(k, 1/n)} (1-x)^{(n-k, 1/n)}}{1^{(n, 1/n)}} f\left(\frac{k}{n}\right). \quad (3.4)$$

Observația 3.1.1 Așa cum am indicat mai sus, pentru $c \geq 0$ operatorul $P_n^{x, 1-x, c}$ coincide cu operatorul Bernstein-Stancu, însă în lucrarea de față suntem interesați de cazul $c < 0$, care nu pare să fi fost considerat în literatura de specialitate. Așa după cum arată rezultatele din Secțiunea [3.3], cazul $c < 0$ este cel care îmbunătățește rezultatele de aproximare pentru operatorii de tip Bernstein. Pentru a justifica această afirmație, să observăm că, conform Lemei [3.3.2], eroarea de aproximare pentru operatori Pólya-Bernstein de forma (3.1) este mărginită de dispersia variabilei aleatoare $X_n^{a, b, c}$, care, conform Propoziției [1.4.15] este o funcție crescătoare c . Cu toate că acesta argument este doar unul intuitiv, rezultatele obținute în Teorema [3.3.3] (și Observația [3.3.4]) arată că alegerea $c = c(n, x) = -\frac{\min\{x, 1-x\}}{n-1}$ care minimizează valoarea dispersiei $\sigma^2(X_n^{x, 1-x, c})$ în domeniul valorilor admisibile ale lui c date de (1.39), produce un operator ce dă erori de aproximare mai bune decât operatorul clasic Bernstein. Mai mult, rezultatele numerice prezentate în Secțiunea [3.6] sugerează de asemenea că pentru această alegere particulară, operatorul corespunzător dă o aproximare mai bună decât operatorii de tip Bernstein considerați mai sus (sau de către alți operatori de tip Bernstein, prezentați în Secțiunea [2.3]).

Cazul $c < 0$ a fost neglijat în literatură, și există motive întemeiate pentru aceasta. Ipoteza de compatibilitate pentru distribuția Pólya ce trebuie impusă în cazul $c < 0$ este (1.39), iar aceasta, pentru valori a și b fixate și pentru $n \rightarrow \infty$ (ipoteză justificată de interesul pentru comportamentul asimptotic al distribuției Pólya sau al operatorului $P_n^{a, b, c}$ corespunzător - a se vedea spre exemplu [20]), implică $c \geq 0$, cazul considerat de către D. D. Stancu ([51]). Mai precis, în lucrarea [51] Stancu indică faptul că pentru alegerea $\alpha = -\frac{1}{n}$ în (3.3) se obține operatorul de interpolare Lagrange, care nu poate fi folosit pentru aproximarea uniformă a funcțiilor continue definite pe $[0, 1]$, și încheie cu afirmația “We will henceforth assume that the parameter α is non-negative”.

Un alt motiv pentru care alegerea $a = x$ și $b = 1 - x$, pentru o valoare arbitrară $x \in [0, 1]$ (alegere considerată de către Stancu, Lupaș, și alți cercetători), este că ipoteza (1.39) conduce din nou la condiția $c \geq 0$.

Motivat de observația anterioară, considerăm alegerea particulară $a = x$, $b = 1 - x$ și $c = -\min\{x, 1-x\}/(n-1)$ a operatorului $P_n^{a, b, c}$ definit mai sus (să observăm că pentru această alegere ipoteza de compatibilitate (1.39) a distribuției Pólya este verificată pentru

orice $n > 1$ și $x \in [0, 1]$), și notăm prin $R_n : \mathcal{F}([0, 1]) \rightarrow C([0, 1])$ operatorul definit prin

$$\begin{aligned} R_n(f; x) &= Ef \left(\frac{1}{n} X_n^{x, 1-x, -\min\{x, 1-x\}/(n-1)} \right) \\ &= \sum_{k=0}^n C_n^k \frac{x^{(k, -\min\{x, 1-x\}/(n-1))} (1-x)^{(n-k, -\min\{x, 1-x\}/(n-1))}}{1^{(n, -\min\{x, 1-x\}/(n-1))}} f \left(\frac{k}{n} \right). \end{aligned} \quad (3.5)$$

3.2 Proprietăți de aproximare ale operatorului R_n

Teorema 3.2.1 ([39]) *Pentru orice $n > 1$, $R_n : \mathcal{F}([0, 1]) \rightarrow C([0, 1])$ definit de relația (3.5) este un operator liniar pozitiv, care transformă funcțiile test $e_0(x) \equiv 1$, $e_1(x) \equiv x$, și $e_2(x) \equiv x^2$ respectiv în*

$$\begin{aligned} R_n(e_0; x) &= 1, \\ R_n(e_1; x) &= x, \\ R_n(e_2; x) &= x^2 + \frac{x(1-x)(n-1-n\min\{x, 1-x\})}{n(n-1-\min\{x, 1-x\})}. \end{aligned}$$

În particular, dacă $f : [0, 1] \rightarrow \mathbb{R}$ este o funcție continuă pe intervalul $[0, 1]$, atunci $R_n(f; x)$ converge uniform la $f(x)$ pentru $x \in [0, 1]$ atunci când $n \rightarrow \infty$.

Mai mult, dacă $f : [0, 1] \rightarrow \mathbb{R}$ este o funcție convexă, atunci $R_n(f; x) \geq f(x)$ oricare ar fi $x \in [0, 1]$.

3.3 Estimări ale erorii de aproximare ale operatorului R_n

Așa cum am arătat în Secțiunea 2.2, în cazul unei funcții continue $f : [0, 1] \rightarrow \mathbb{R}$, eroarea de aproximare a operatorului Bernstein B_n verifică următoarea inegalitate

$$|B_n(f; x) - f(x)| \leq C\omega(n^{-1/2}), \quad x \in [0, 1], \quad n = 1, 2, \dots, \quad (3.6)$$

unde $\omega(\delta) = \omega^f(\delta) = \max\{|f(x) - f(y)| : x, y \in [0, 1], |x - y| \leq \delta\}$ reprezintă modulul de continuitate al funcției f , inegalitate demonstrată inițial de Popoviciu pentru $C = \frac{3}{2}$ ([45]), și îmbunătățită ulterior de Lorentz la $C = \frac{5}{4}$ ([28], pag. 20), care a demonstrat de asemenea că valoarea optimală a constantei C nu poate fi mai mică decât 1 ([28], pag. 20 – 21). Valoarea optimală a constantei C pentru care inegalitatea (3.6) are loc pentru orice funcție continuă

fiind obținută de către Sikkema ([50]), care a obținut valoarea

$$C_{opt} = \frac{4306 + 837\sqrt{6}}{5932} \approx 1.0898873... \quad (3.7)$$

Observația 3.3.1 În secțiunea următoare vom demonstra că de valoarea optimală a constantei în inegalitatea de tip Popoviciu pentru operatorul R_n este de fapt strict mai mică decât valoarea optimală a constantei lui Sikkema.

Lema 3.3.2 ([39]) Fie X o variabilă aleatoare discretă ce ia valori în intervalul $[a, b] \subset \mathbb{R}$, cu medie $E(X) = x$ și dispersie $\sigma^2(X)$, și fie $f : [a, b] \rightarrow \mathbb{R}$ o funcție pentru variabila aleatoare $f(X)$ are medie finită. Au loc următoarele:

a) Dacă f este continuă pe $[a, b]$, atunci oricare ar fi $\delta > 0$ avem

$$|Ef(X) - f(x)| \leq \omega(\delta) \left(1 + \frac{1}{\delta^2} \sigma^2(X)\right), \quad (3.8)$$

unde $\omega(\delta) = \omega^f(\delta)$ reprezintă modulul de continuitate al funcției f .

b) Dacă f este continuu diferențiabilă pe $[a, b]$, avem

$$|Ef(X) - f(x)| \leq \omega_1(\delta) \left(\frac{1}{\delta} \sigma^2(X) + \sigma(X)\right). \quad (3.9)$$

unde $\omega_1(\delta) = \omega_1^f(\delta)$ reprezintă modulul de continuitate al derivatei f' .

c) Dacă f admite derivată de ordin doi continuă pe $[a, b]$, avem

$$Ef(X) = f(x) + \frac{1}{2} f''(x) \sigma^2(X) + R(X), \quad (3.10)$$

și există $M > 0$ astfel încât oricare ar fi $\varepsilon > 0$ există $\delta = \delta(\varepsilon) > 0$ astfel încât

$$|R(X)| \leq \varepsilon \sigma^2(X) + (b - a)^2 MP(|X - x| > \delta), \quad (3.11)$$

unde $M > 0$ și $\delta = \delta(\varepsilon) > 0$ depind de f , dar nu de X sau x .

Teorema 3.3.3 ([39]) Dacă funcția $f : [0, 1] \rightarrow \mathbb{R}$ este continuă pe $[0, 1]$, atunci oricare ar fi $n > 1$ are loc inegalitatea

$$|R_n(f; x) - f(x)| \leq \omega(n^{-1/2}) (1 + x(1-x)(1 - \min\{x, 1-x\})), \quad x \in [0, 1], \quad (3.12)$$

unde $\omega(\delta) = \omega^f(\delta)$ reprezintă modulul de continuitate al funcției f .

În particular, are loc inegalitatea

$$|R_n(f; x) - f(x)| \leq \frac{31}{27} \omega(n^{-1/2}), \quad x \in [0, 1]. \quad (3.13)$$

Observația 3.3.4 Observăm că estimarea (3.12) a erorii de aproximare a operatorului R îmbunătățește inegalitatea corespunzătoare pentru operatorul clasic Bernstein

$$|B_n(f; x) - f(x)| \leq \omega(n^{-1/2})(1 + x(1 - x)), \quad x \in [0, 1], \quad (3.14)$$

(inegalitatea (2.5) din Teorema 2.2.5) cu factorul $\min\{x, 1 - x\} \leq \frac{1}{2} < 1$.

Constanta $C = \frac{31}{27} = 1.14815$ din inegalitatea (3.13) din enunțul teoremei este mai mică decât constanta obținută de Popoviciu (3/2), respectiv de către Lorentz (5/4), în cazul operatorului Bernstein (a se vedea Teorema 2.2.5), dar este puțin mai mare decât constanta optimală $C_{opt} \approx 1.0898873...$ obținută de către Sikkema (Teorema 2.2.6). Cu toate acestea constanta $\frac{31}{27}$ ce apare în inegalitatea (3.13) nu este optimală, și am ales să prezentăm rezultatul în această formă datorită simplității demonstrației. În secțiunea următoare vom demonstra însă că valoarea optimală a constantei pentru care inegalitatea de tip Popoviciu are loc pentru operatorul R_n pentru orice alegere a funcției continue este de fapt mai mică decât constanta optimală a lui Sikkema pentru operatorul Bernstein (a se vedea Teorema 3.4.2). Aceasta arată că operatorul $R_n(f; x)$ îmbunătățește estimarea dată de către operatorul clasic Bernstein.

Teorema 3.3.5 ([39]) Dacă $f : [0, 1] \rightarrow \mathbb{R}$ este continuu diferențiabilă pe intervalul $[0, 1]$, are loc inegalitatea

$$|R_n(f; x) - f(x)| \leq \frac{\omega_1(n^{-1/2})}{n^{1/2}} \left(x(1-x)(1 - \min\{x, 1-x\}) + \sqrt{x(1-x)(1 - \min\{x, 1-x\})} \right), \quad (3.15)$$

pentru orice $n > 1$ și $x \in [0, 1]$, unde $\omega_1(\delta)$ reprezintă modulul de continuitate al derivatei f' .

În particular, are loc inegalitatea

$$|R_n(f; x) - f(x)| \leq \frac{4 + 6\sqrt{3}}{27} n^{-1/2} \omega_1(n^{-1/2}), \quad x \in [0, 1]. \quad (3.16)$$

Observația 3.3.6 Comparând aproximarea pentru operatorul R_n din teorema anterioară cu cea corespunzătoare pentru operatorul Bernstein (Teorema 2.2.7), observăm că inegalitate (3.15) îmbunătățește inegalitatea (2.9) cu un factor egal cu $\min\{x, 1 - x\} \leq \frac{1}{2} < 1$, iar constanta $\frac{4+6\sqrt{3}}{27} \approx 0.533$ din inegalitatea (3.16) îmbunătățește valoarea $\frac{3}{4} = 0.75$ a constantei cores-

punzătoare din inegalitatea (2.10). Ambele rezultate indică faptul că operatorul R_n produce o mai bună eroare de aproximare decât operatorul clasic Bernstein și în clasa funcțiilor continue diferentiabile definite pe intervalul $[0, 1]$.

Teorema 3.3.7 ([39]) *Dacă funcția $f : [0, 1] \rightarrow \mathbb{R}$ admite derivată de ordin doi continuă pe $[0, 1]$, atunci oricare ar fi $n > 1$ avem*

$$\lim_{n \rightarrow \infty} n(R_n(f; x) - f(x)) = \frac{1}{2}f''(x)x(1-x)(1 - \min\{x, 1-x\}), \quad x \in [0, 1]. \quad (3.17)$$

Observația 3.3.8 *Comparând teorema anterioară cu rezultatul corespunzător pentru operatorul Bernstein (Teorema 2.2.9), observăm că eroarea de aproximare în cazul operatorului R_n îmbunătățește eroarea de aproximare a operatorului Bernstein cu factorul $1 - \min\{x, 1-x\}$.*

3.4 O îmbunătățire a erorii de aproximare a operatorului

R_n

Lema 3.4.1 ([40]) *Pentru orice $x \in [0, 1]$ și orice numere naturale $n > 1$ și $r \leq nx - \sqrt{n}$, are loc inegalitatea*

$$\frac{x^{(r+1,c)}(1-x)^{(n-r,c)}}{1^{(n,c)}} \leq x^{r+1}(1-x)^{n-r} \quad (3.18)$$

pentru orice $c \in [-\min\{x, 1-x\}/(n-1), 0]$.

Mai mult, cu excepția cazului $c = 0$ inegalitatea anterioară este o inegalitate strictă.

Teorema 3.4.2 ([40]) *There exists a constant $C \leq 1.08970 < C_{opt} = 1.0898873\dots$ such that for any continuous function $f : [0, 1] \rightarrow \mathbb{R}$ and any $n > 1$ we have*

$$|R_n(f; x) - f(x)| \leq C\omega(n^{-1/2}), \quad x \in [0, 1], \quad (3.19)$$

where $\omega(\delta) = \omega^f(\delta)$ denotes the modulus of continuity of f .

Observația 3.4.3 *Prima observație este legată de valoarea optimală a constantei C pentru care inegalitatea (3.19) din teorema anterioară este verificată pentru orice funcție continuă pe intervalul $[0, 1]$. Cu toate că nu avem o demonstrație în acest sens, rezultatele numerice pe care le-am studiat sugerează că valoarea optimală a constantei este mult mai mică decât valoarea 1.08970 sugerată de teorema anterioară.*

Observația 3.4.4 A doua observație este că probabil rezultatul din Lema [3.4.1](#), care stă la baza demonstrației teoremei anterioare, poate fi îmbunătățit prin a arăta că membrul stâng al inegalității [\(3.18\)](#) este de fapt o funcție crescătoare de $c \geq -\frac{\min\{x, 1-x\}}{n-1}$. Dacă această conjetură este corectă, un argument similar cu cel din demonstrația teoremei anterioare ar arăta că expresia

$$\frac{|Ef\left(\frac{1}{n}X_n^{x, 1-x, c}\right) - f(x)|}{\omega(n^{-1/2})}$$

este o funcție crescătoare de $c \geq -\min\{x, 1-x\}/(n-1)$, și deci dintre toți operatorii de tip Pólya-Bernstein de forma

$$P_n^{x, 1-x, c}(f; x) = Ef\left(\frac{1}{n}X_n^{x, 1-x, c}\right), \quad x \in [0, 1],$$

cu c satisfăcând condiția de compatibilitate $c \geq -\frac{\min\{x, 1-x\}}{n-1}$, cel care produce cea mai bună aproximare în clasa funcțiilor continue pe $[0, 1]$ este operatorul R_n definit prin [\(3.5\)](#), operator ce corespunde alegerii minime a parametrului $c = -\frac{\min\{x, 1-x\}}{(n-1)}$.

3.5 O proprietate de monotonie a operatorului R_n

Lema 3.5.1 ([\[58\]](#)) Pentru întregi $n \geq 2$, $k \in \{1, \dots, n-1\}$, și numere reale pozitive a_1, \dots, a_n , b_1, \dots, b_{n-k} cu $\max_{1 \leq i \leq n} a_i \leq \min_{1 \leq j \leq n-k} b_j$ și $\sum_{i=1}^n a_i = \sum_{j=1}^{n-k} b_j$, are loc inegalitatea

$$\sum_{i=1}^n a_i^2 < \sum_{j=1}^{n-k} b_j^2. \quad (3.20)$$

Observația 3.5.2 Din inegalitatea [\(3.20\)](#) de mai sus, se poate obține o inegalitate Cauchy-Bunyakovsky-Schwarz inversă (a se vedea spre exemplu [\[12\]](#)), utilă în special în cazul valorilor aproape egale, după cum urmează.

În notația lemei anterioare, considerând $b_i = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n a_i$, $i \in \{1, \dots, n-k\}$, obținem

$$\frac{\sum_{i=1}^n a_i^2}{\left(\sum_{i=1}^n a_i\right)^2} \leq \frac{1}{n-k}, \quad (3.21)$$

care este utilă în special pentru valori mici ale lui $k \geq 1$. Spre exemplu, putem considera în inegalitatea anterioară $k = 1$, dacă $a_n \leq \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n a_i$, condiție ce are loc în particular dacă $p \in \left\{1, \dots, \left[\sqrt{A/(A-a)}\right]\right\}$ dintre numerele a_1, \dots, a_n sunt egale cu $a > 0$, și $q = n - p \geq 1$ dintre acestea sunt egale cu $A > a$.

Inegalitatea Pólya-Szegő (a se vedea spre exemplu [\[12\]](#), Theorem 5.5]) este următoarea inega-

litate Cauchy-Bunyakovsky-Schwarz inversă:

$$\frac{\sum_{i=1}^n a_i^2 \sum_{i=1}^n b_i^2}{\left(\sum_{i=1}^n a_i b_i\right)^2} \leq \frac{1}{4} \left(\sqrt{\frac{AB}{ab}} + \sqrt{\frac{ab}{AB}} \right)^2, \quad (3.22)$$

unde $0 < a \leq a_i \leq A < \infty$ și $0 < b \leq b_i \leq B < \infty$, $i \in \{1, \dots, n\}$.

Considerând $b_1 = \dots = b_n = 1$ (și deci $b = B = 1$), inegalitatea anterioară devine

$$\frac{\sum_{i=1}^n a_i^2}{\left(\sum_{i=1}^n a_i\right)^2} \leq \frac{1}{4n} \left(\sqrt{\frac{A}{a}} + \sqrt{\frac{a}{A}} \right)^2, \quad (3.23)$$

pentru orice șir $0 < a \leq a_1 \leq a_2 \leq \dots \leq a_n \leq A$.

Dacă $A > a(1 + 2/(\sqrt{n} - 1))$, membrul drept al inegalității (3.23) este mai mare decât $\frac{1}{n-1}$, și deci inegalitatea (3.21) (cu $k = 1$) îmbunătățește inegalitatea Pólya-Szegő (în ipotezele considerate mai sus).

Lema 3.5.3 ([58]) Dacă $f \in C^3([0, 1])$ verifică $f, f', f'', f''' \geq 0$ pe intervalul $[0, 1]$, atunci pentru orice întreg $N \geq 1$ are loc inegalitatea

$$0 \leq \sum_{i=0}^N f\left(\frac{i}{N}\right) - N \int_0^1 f(t) dt - \frac{f(0) + f(1)}{2} \leq \frac{f'(1) - f'(0)}{4N}. \quad (3.24)$$

Lema 3.5.4 ([58]) Pentru orice întregi $n \geq 2$ și $k \in \{0, \dots, n-1\}$, există $x_{n,k} \in \left[\frac{k-1}{n-1}, \frac{k}{n-1}\right]$ astfel încât funcția

$$\varphi_{n,k}(x) = \sum_{i=0}^{n-1} \frac{1}{1 - \frac{i}{n-1}x} - \sum_{i=0}^{n-k-1} \frac{1}{1 - x - \frac{i}{n-1}x}, \quad x \in \left[0, \frac{n-1}{2n-k-2}\right), \quad (3.25)$$

este pozitivă pe intervalul $(0, x_{n,k})$ și negativă pe intervalul $(x_{n,k}, \frac{n-1}{2n-k-2})$.

Teorema 3.5.5 ([58]) Pentru întregi $n \geq 2$ și $k \in \{0, 1, \dots, n\}$ arbitrar fixați, probabilitățile $p_{n,k}(x) = p_{n,k}^{x, 1-x, -\min\{x, 1-x\}/(n-1)}$ ale distribuției Pólya definite prin (1.41) cresc pentru $x \in [0, x_{n,k}^*]$ și descresc pentru $x \in [x_{n,k}^*, 1]$, unde

$$x_{n,k}^* = \begin{cases} x_{n,k}, & \text{if } k \leq \frac{n-1}{2} \\ \frac{1}{2}, & \text{if } \frac{n-1}{2} < k < \frac{n+1}{2} \\ 1 - x_{n,n-k}, & \text{if } k \geq \frac{n+1}{2} \end{cases}, \quad (3.26)$$

$x_{n,k} \in \left[\frac{k-1}{n-1}, \frac{k}{n-1}\right]$ fiind dat de Lema 3.5.4.

Observația 3.5.6 Cum $p_{n,k}(x) = p_{n,n-k}(1-x)$ pentru $x \in [0, 1]$, din teorema anterioară rezultă că $x_{n,k}^* = 1 - x_{n,n-k}^*$, oricare ar fi $n \geq 2$ și $k \in \{0, \dots, n\}$.

De asemenea să observăm că deoarece $x_{n,k} \in [\frac{k-1}{n-1}, \frac{k}{n-1}]$, din relația (3.26) rezultă că avem de asemenea $x_{n,k}^* \in [\frac{k-1}{n-1}, \frac{k}{n-1}]$ oricare ar fi $n \geq 2$ și $k \in \{0, 1, \dots, n\}$.

Reamintim că o variabilă aleatoare X este mai mică decât o variabilă aleatoare Y în sensul ordinii stochastice, relație notată prin $X \leq_{st} Y$ (a se vedea spre exemplu [49]) dacă funcțiile distribuție corespunzătoare F_X și F_Y verifică inegalitatea $F_X(x) \geq F_Y(x)$ pentru orice $x \in \mathbb{R}$.

Teorema 3.5.7 ([58]) Pentru orice număr natural $n \geq 2$, variabila aleatoare $X_n^{x, 1-x, -\min\{x, 1-x\}/(n-1)}$ având distribuția Pólya dată de (1.40) – (1.41) cu parametrul $x \in [0, 1]$ verifică următoarea ordonare stohastică

$$X_n^{x, 1-x, -\min\{x, 1-x\}/(n-1)} \leq_{st} X_n^{y, 1-y, -\min\{x, 1-y\}/(n-1)},$$

pentru orice valori $0 \leq x \leq y \leq 1$.

Teorema 3.5.8 ([58]) Operatorul R_n definit de relația (3.5) este un operator monoton, adică oricare ar fi funcția $f : [0, 1] \rightarrow \mathbb{R}$ monoton crescătoare (descrescătoare) pe intervalul $[0, 1]$, funcția $R_n(f, \cdot) : [0, 1] \rightarrow \mathbb{R}$ este de asemenea monoton crescătoare (descrescătoare) pe intervalul $[0, 1]$.

3.6 Rezultate numerice pentru operatorul R_n

În această secțiune prezentăm câteva rezultate numerice și grafice privind operatorul R_n introdus în Secțiunea 3.1, definit de

$$\begin{aligned} R_n(f; x) &= Ef \left(\frac{1}{n} X_n^{x, 1-x, -\min\{x, 1-x\}/(n-1)} \right) \\ &= \sum_{k=0}^n C_n^k \frac{x^{(k, -\min\{x, 1-x\}/(n-1))} (1-x)^{(n-k, -\min\{x, 1-x\}/(n-1))}}{1^{(n, -\min\{x, 1-x\}/(n-1))}} f \left(\frac{k}{n} \right). \end{aligned} \quad (3.27)$$

Pentru rezultate comparative, am considerat următorii operatori clasici de aproximare de tip Bernstein (a se vedea Secțiunea 2.1 și Secțiunea 2.3) a funcțiilor reale definite pe intervalul $[0, 1]$:

- operatorul clasic Berstein B_n definit de

$$B_n(f; x) = Ef \left(\frac{X_n}{n} \right) = \sum_{k=0}^n f \left(\frac{k}{n} \right) C_n^k x^k (1-x)^{n-k}, \quad x \in [0, 1]; \quad (3.28)$$

- operatorul Lupuş $L_n = P_n^{(1/n)}$ definit de

$$L_n(f; x) = E \left(f \left(\frac{X_n^{x, 1-x, 1/n}}{n} \right) \right) = \sum_{k=0}^n C_n^k \frac{x^{(k, 1/n)} (1-x)^{(n-k, 1/n)}}{1^{(n, 1/n)}} f \left(\frac{k}{n} \right), \quad x \in [0, 1], \quad (3.29)$$

un caz particular al operatorului Bernstein-Stancu $P_n^{(\alpha)}$ definit de

$$P_n^{(\alpha)}(f; x) = E \left(f \left(\frac{X_n^{x, 1-x, \alpha}}{n} \right) \right) = \sum_{k=0}^n C_n^k \frac{x^{(k, \alpha)} (1-x)^{(n-k, \alpha)}}{1^{(n, \alpha)}} f \left(\frac{k}{n} \right), \quad x \in [0, 1]; \quad (3.30)$$

- operatorul q -Bernstein $B_{n,q}$ al lui Phillips definit de

$$B_{n,q}(f; x) = \sum_{k=0}^n f \left(\frac{[k]_q}{[n]_q} \right) [C_n^k]_q x^k \prod_{j=0}^{n-k-1} (1 - q^j x), \quad x \in [0, 1]; \quad (3.31)$$

- operatorul (p, q) -Bernstein $S_{n,p,q}$ introdus de Mursaleen și co-autorii săi, definit de

$$S_{n,p,q}(f; x) = \sum_{k=0}^n \sum_{k=0}^n f \left(\frac{[k]_{p,q}}{[n]_{p,q}} \right) [C_n^k]_{p,q} x^k \prod_{j=0}^{n-k-1} (p^j - q^j x) (1-x)^{n-k}, \quad x \in [0, 1]. \quad (3.32)$$

Pentru rezultatele numerice prezentate în această secțiune, am folosit următorul program Mathematica pentru a genera valorile operatorului R_n , și coduri sursă similare pentru ceilalți operatori.

```
fact[a_, b_, k_] := If[k == 0, 1, Product[a + b t, {t, 0, k - 1}]];
PolyaProb[a_, b_, c_, n_, k_] := Binomial[n, k] fact[a, c, k] fact[b, c, n - k] / fact[a + b, c, n];
R[x_, n_] := Sum[PolyaProb[x, 1 - x, -Min[x, 1 - x] / (n - 1), n, k] f[k/n], {k, 0, n}];
```

Observația 3.6.1 În codul sursă Mathematica de mai sus, $f[x]$ reprezintă valoarea funcției f alese pentru aproximare din definiția operatorului R_n definit de relația (3.27), funcția $\text{fact}[a, b, k]$ calculează valoarea factorialului crescător $a^{(b, k)}$ definit de relația (1.38), $\text{PolyaProb}[a, b, c, n, k]$ calculează probabilitățile $p_{n,k}^{a,b,c}$ ale distribuției Pólya definite de (1.41), iar $R[x, n]$ calculează valoarea operatorului $R_n(f; x)$ conform definiției (3.27).

Așa după cum se indică în lucrarea [16] (a se vedea nota de subsol de la pagina 385), un dezavantaj al operatorului Bernstein B_n în aplicații practice este convergența înceată a aproximării în cazul anumitor funcții. Așa cum se arată în această lucrare, pentru a obține o eroare de aproximare mai mică de 10^{-4} în cazul funcției $f(x) = x^2$ definite pe intervalul $[0, 1]$, este nevoie să se considere valoarea $n = 2500$. Pentru aceeași funcție și cu aceeași eroare de

aproximare, rezultatele numerice arată că în cazul operatorului R_n este suficient să considerăm valoarea $n = 1250$. Deși acest număr este mare pentru anumite aplicații practice, observăm că în cazul operatorului R_n valoarea lui n este înjumătățită, în comparație cu operatorul Bernstein. În mod echivalent, aceasta arată că pentru aceeași valoare a lui n , operatorul R_n reduce eroarea de aproximare a operatorului Bernstein B_n la jumătate, în timp ce numărul de operații necesare evaluării operatorilor R_n și B_n este de același ordin (așa cum am indicat în Secțiunea 3.1).

Pentru comparația grafică a operatorului R_n cu operatorii indicați mai sus, am considerat trei alegeri reprezentative ale funcției $f : [0, 1] \rightarrow \mathbb{R}$: o funcție netedă, foarte oscilantă ($f(x) = \sin\left(\frac{9\pi}{2}x\right)$, a se vedea Figura 3-1 și Figura 3-2), o funcție continuă, diferentiabilă doar pe anumite subintervale ($f(x) = |2|x - 0.5| - 0.5|$, a se vedea Figura 3-3 și Figura 3-4), și o funcție discontinuă ($f(x) = (x + 1)1_{[1/3, 1]}(x)$, a se vedea Figura 3-5 și Figura 3-6). Pentru operatorii $B_{n,q}$ și $S_{n,p,q}$ am folosit valorile $p = 0.99$ și $q = 0.95$ apropiate de 1, deoarece, așa cum se indică în lucrările corespunzătoare ([42], [36]), ele produc rezultate de aproximare mai bune.

Analiza grafică a Figurilor 3-1 – 3-6 indică clar faptul că operatorul R_n oferă cea mai bună aproximare a funcției f în toate cele trei cazuri considerate, urmată de operatorul Bernstein B_n . Ordonarea celorlalți operatori este următoarea: pentru valori mici ale lui n operatorul $B_{n,q}$ oferă o mai bună aproximare a funcției f , în timp ce pentru valori mai mari ale lui n , operatorul Lupăș L_n pare să ofere o mai bună aproximare a funcției f . Cu toate că operatorul $S_{n,p,q}$ oferă o aproximare rezonabilă a funcției f pentru valori mici ale lui n , această situație se schimbă pentru valori mai mari ale lui n .

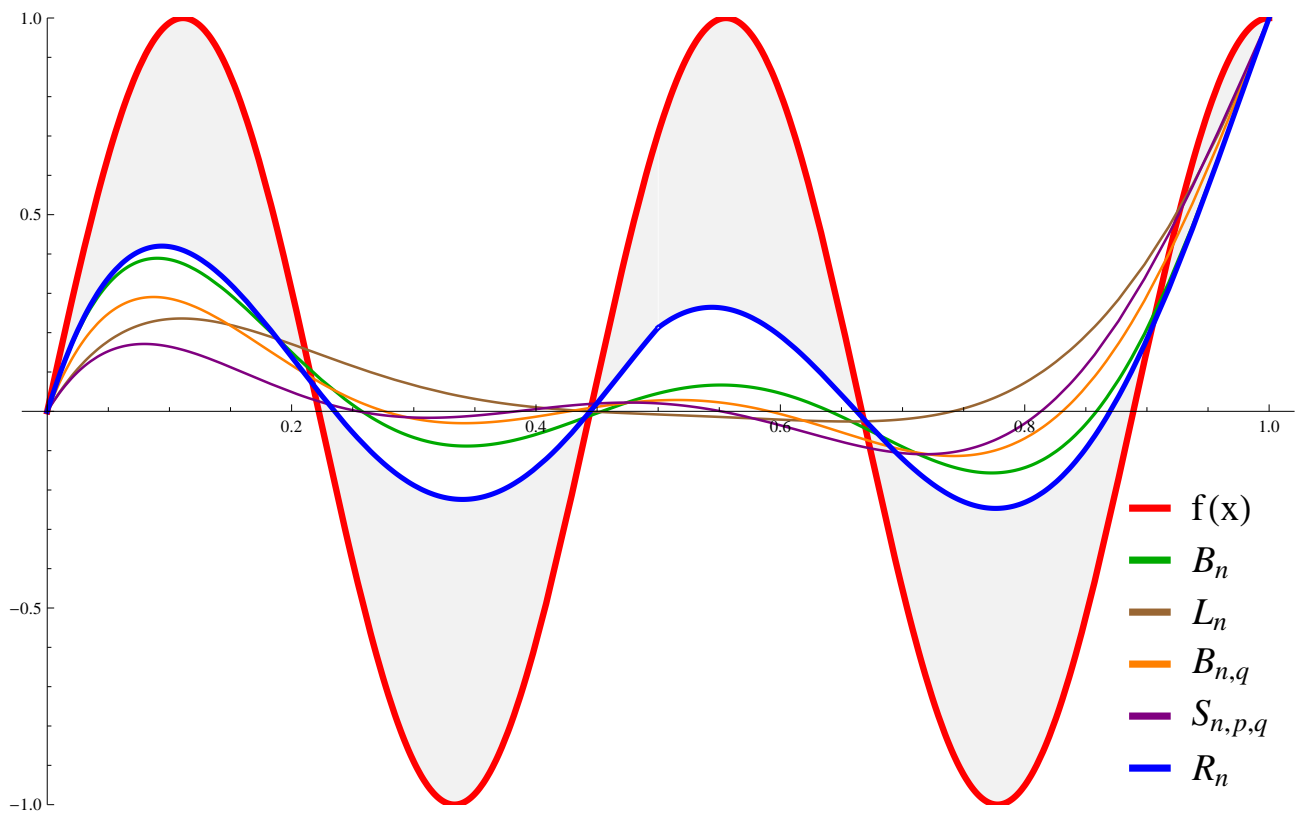


Figura 3-1: Aproximarea funcției $f(x) = \sin\left(\frac{9\pi}{2}x\right)$ pentru $n = 10$.

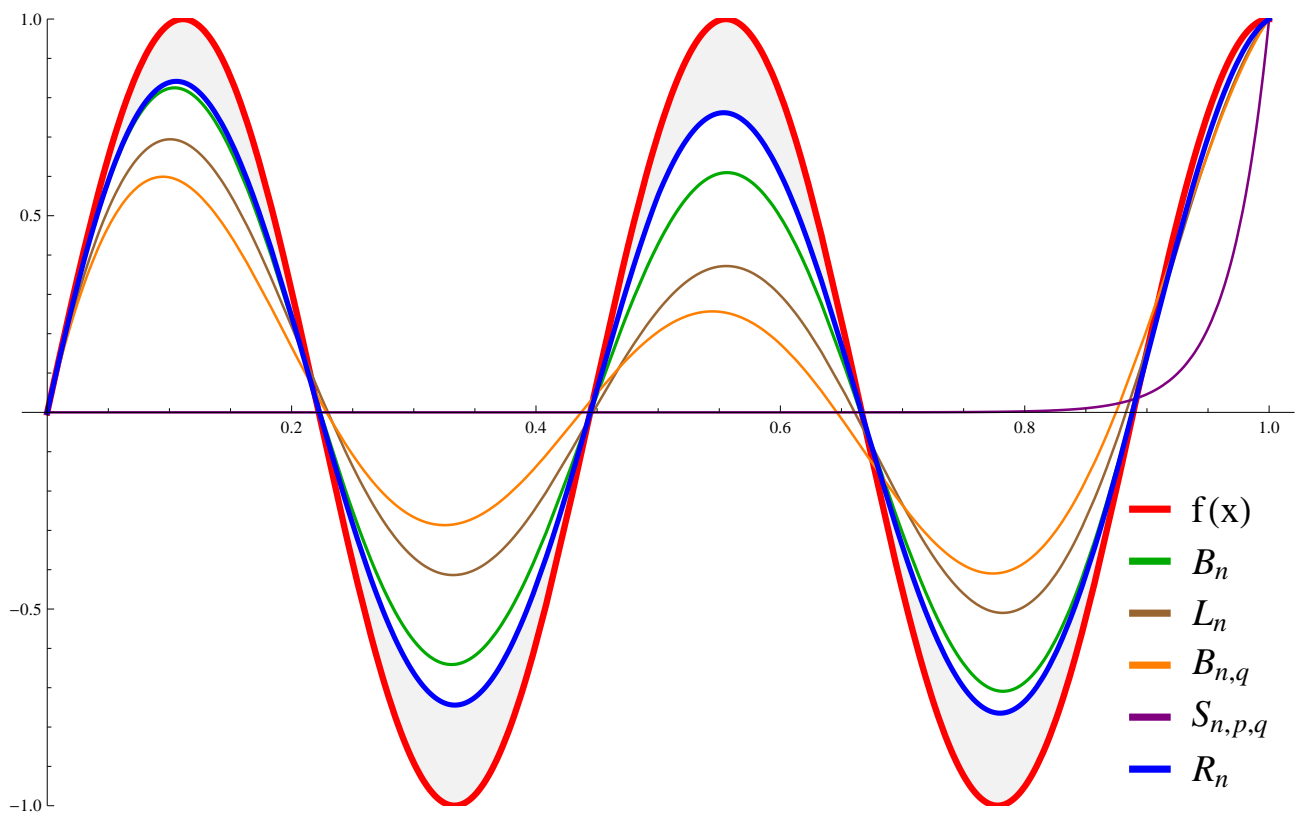


Figura 3-2: Aproximarea funcției $f(x) = \sin\left(\frac{9\pi}{2}x\right)$ pentru $n = 50$.

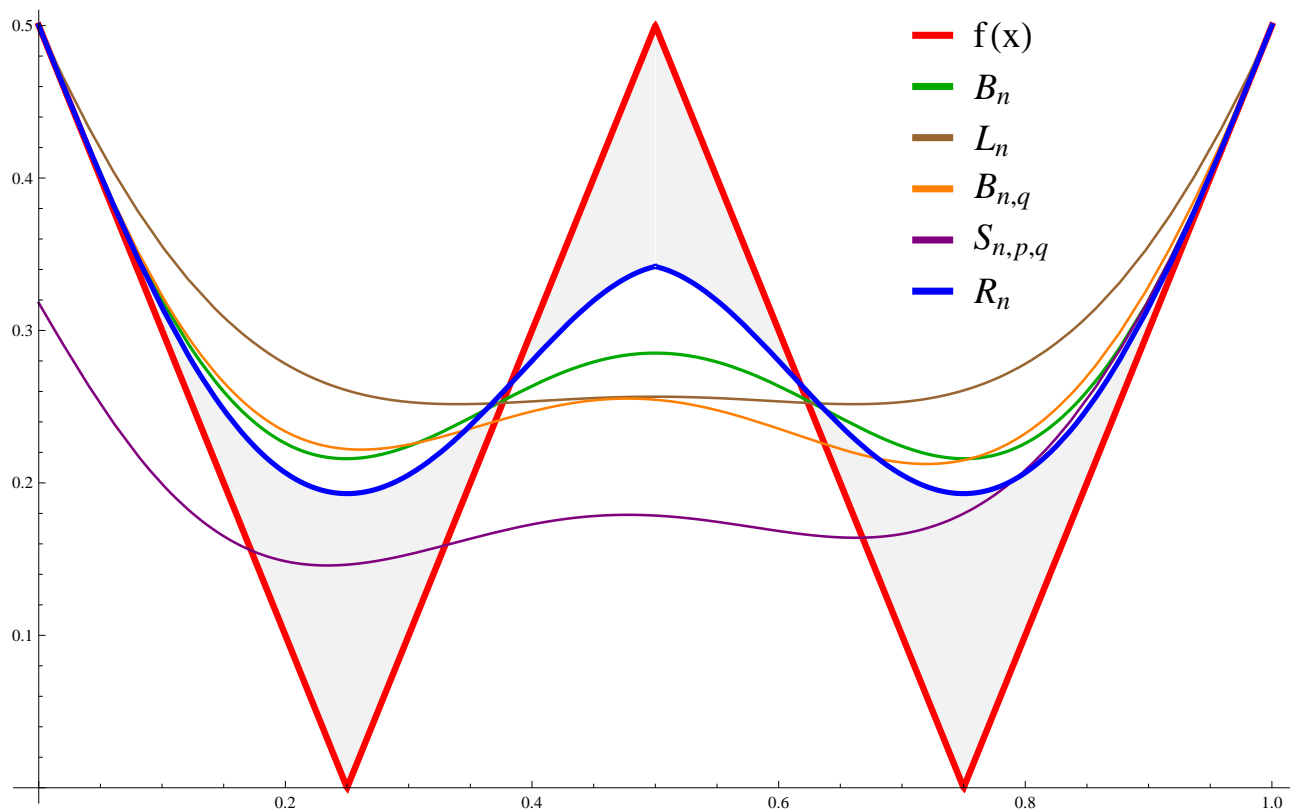


Figura 3-3: Aproximarea funcției $f(x) = |2|x - 0.5| - 0.5|$ pentru $n = 10$.

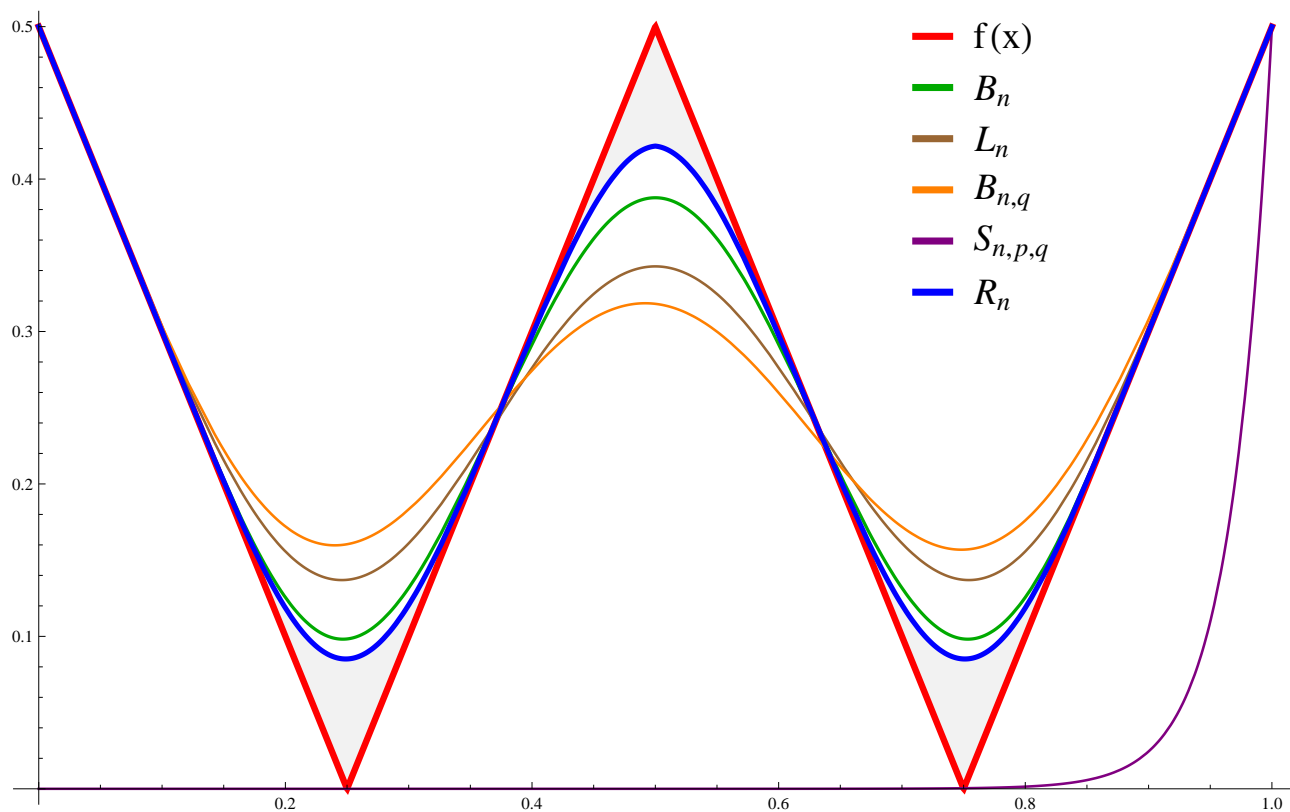


Figura 3-4: Aproximarea funcției $f(x) = |2|x - 0.5| - 0.5|$ pentru $n = 50$.

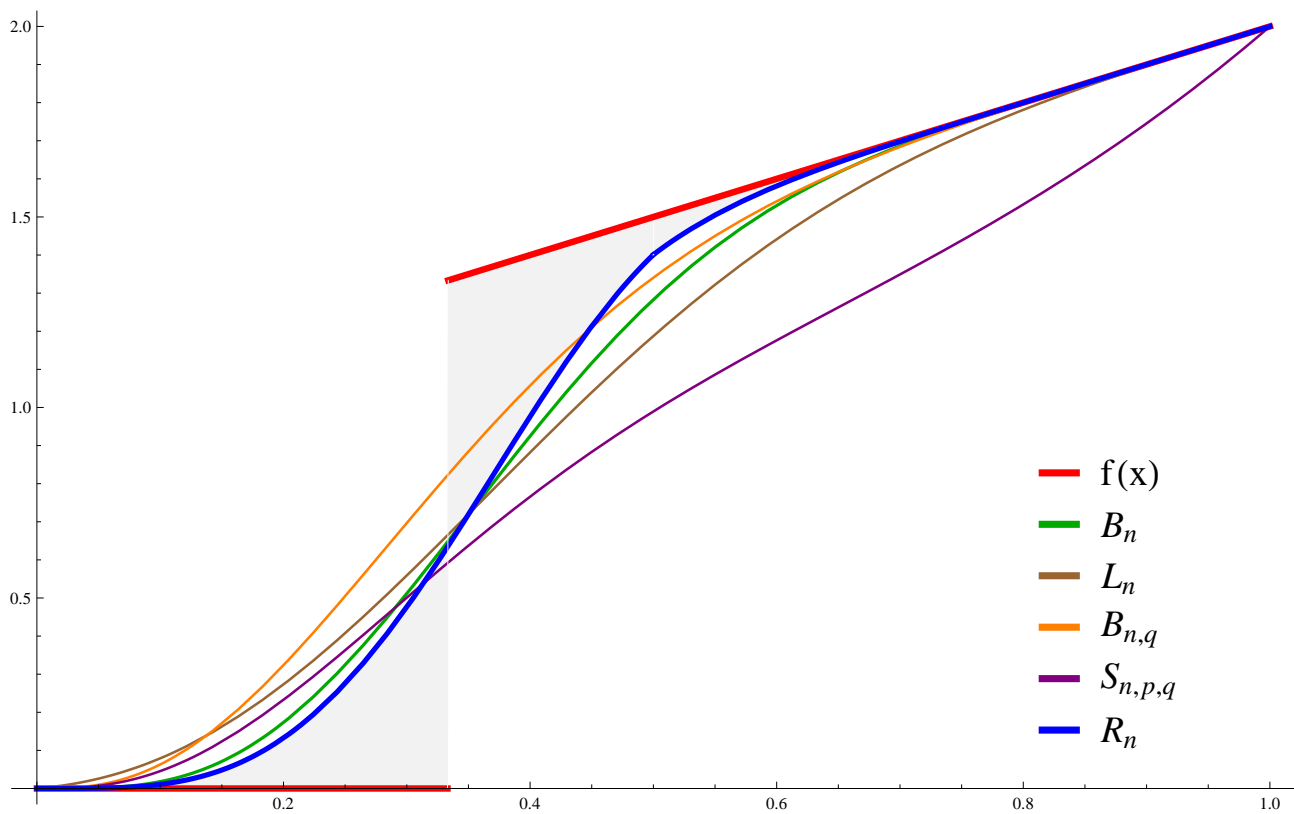


Figura 3-5: Aproximarea funcției $f(x) = (x + 1)1_{[1/3,1]}(x)$ pentru $n = 10$.

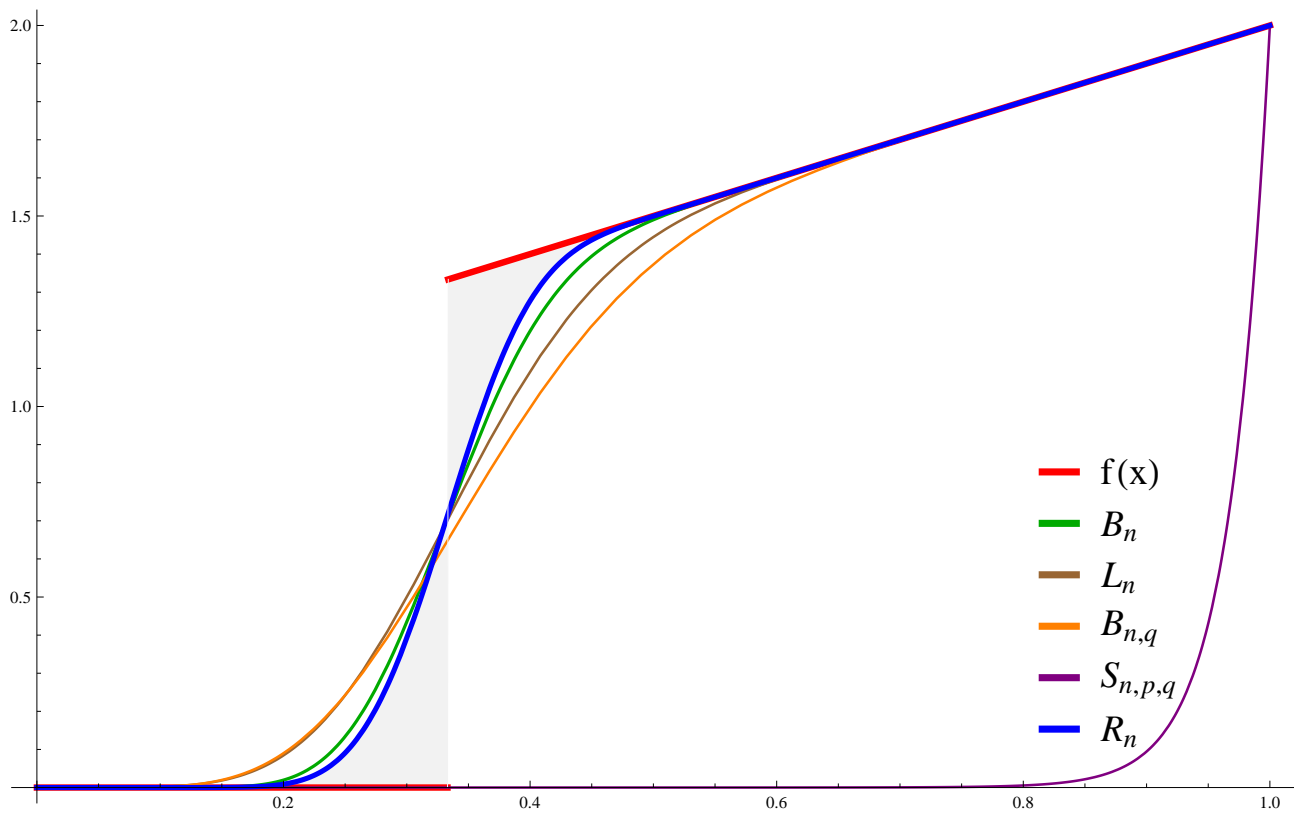


Figura 3-6: Aproximarea funcției $f(x) = (x + 1)1_{[1/3,1]}(x)$ pentru $n = 50$.

Bibliografie

- [1] J. A. Adell, J. de la Cal, On a Bernstein-type operator associated with the inverse Pólya-Eggenberger distribution, *Rend. Circ. Mat. Palermo (2) Suppl* **33** (1993), pp. 143 – 154.
- [2] K. E. Atkinson, *An introduction to numerical analysis (second edition)*, John Wiley & Sons, New York (1989).
- [3] J. Bernoulli, *Ars Conjectandi: Usus & Applicationem Praecedentis Doctrinae in Civilibus, Moralibus & Oeconomicis*, 1713, Chapter 4.
- [4] S. N. Bernstein, Démonstration du Théorème de Weierstrass fondée sur le calcul des Probabilités, *Comm. Soc. Math. Kharkov* **2** (1912), Series XIII, No.1, pp. 1 – 2.
- [5] S. Bernstein, Sur un problème du schéma des urnes á composition variable, *C. R. (Doklady) Acad. Sci. URSS (N.S.)* **28** (1940), pp. 5 – 7.
- [6] H. Bohman, On approximation of continuous and of analytic functions, *Ark. Mat.* **2** (1952), pp. 43 – 56.
- [7] Bromwich, T. J. I'A. and MacRobert, T. M. *An Introduction to the Theory of Infinite Series*, 3rd ed. New York: Chelsea, p. 74, 1991.
- [8] J. Bustamante, *Bernstein operators and their properties*, Birkhäuser/Springer, Cham (2017).
- [9] J. de la Cal, J. Cárcamo, A general Ostrowski-type inequality, *Statist. Probab. Lett.* **72** (2005), No. 2, pp. 145 – 152.
- [10] B. Della Vecchia, On the approximation of functions by means of the operators of D. D. Stancu, *Studia Univ. Babeş-Bolyai Math.* **37** (1992), No. 1, pp. 3 – 36.
- [11] R. A. DeVore, G. G. Lorentz, *Constructive approximation*, Grundlehren der Mathematischen Wissenschaften 303, Springer-Verlag, Berlin, 1993.

- [12] S. S. Dragomir, A survey on Cauchy-Bunyakovsky-Schwarz type discrete inequalities, *J. Inequal. Pure Appl. Math.* **4** (2003), No. 3, Article 63, 142 pp.
- [13] R. Durrett, *Probability: theory and examples* (fourth edition), Cambridge Series in Statistical and Probabilistic Mathematics **31**, Cambridge University Press, Cambridge, 2010.
- [14] Y. Dybskiy, K. Slutsky, Riemann rearrangement theorem for some types of convergence. *J. Math. Anal. Appl.* **373** (2011), No. 2, pp. 605 – 613.
- [15] F. Eggenberger, G. Pólya, Über die Statistik verketteter Vorgänge, *Zeitschrift Angew. Math. Mech.* **3** (1923), pp. 279 – 289.
- [16] R. T. Farouki, The Bernstein polynomial basis: a centennial retrospective, *Comput. Aided Geom. Design* **29** (2012), No. 6, pp. 379 – 419.
- [17] D. A. Freedman, Bernard Friedman’s urn, *Ann. Math. Statist.* **36** (1965), pp. 956 – 970.
- [18] B. Friedman, A simple urn model, *Comm. Pure Appl. Math.* **2** (1949), pp. 59 – 70.
- [19] H. M. Gonska, J. Meier, Quantitative theorems on approximation by Bernstein-Stancu operators, *Calcolo* **21** (1984), No. 4, pp. 317 – 335.
- [20] S. Janson, Functional limit theorems for multitype branching processes and generalized Pólya urns, *Stochastic Process. Appl.* **110** (2004), No. 2, pp. 177 – 245.
- [21] N. L. Johnson, S. Kotz, *Urn models and their application. An approach to modern discrete probability theory*, Wiley Series in Probability and Mathematical Statistics. John Wiley & Sons, New York-London-Sydney, 1977.
- [22] A. Kajla, N. Ispir, P. N. Agrawal, M. Goyal, q -Bernstein-Schurer-Durrmeyer type operators for functions of one and two variables, *Appl. Math. Comput.* **275** (2016), pp. 372 – 385.
- [23] R. A. Khan, Some probabilistic methods in the theory of approximation operators, *Acta Math. Acad. Sci. Hungar.* **35** (1980), No. 1 – 2, pp. 193 – 203.
- [24] T. Kim, A note on q -Bernstein polynomials, *Russ. J. Math. Phys.* **18** (2011), No. 1, pp. 73 – 82.
- [25] J. P. King, Positive linear operators which preserve x^2 , *Acta Math. Hungar.* **99** (2003), No. 3, pp. 203 – 208.

- [26] P. P. Korovkin, On convergence of linear positive operators in the space of continuous functions (Russian), *Doklady Akad. Nauk SSSR (N.S.)* **90** (1953), pp. 961 – 964.
- [27] I. Koźniewska, The first absolute central moment for Pólya’s distribution. (Polish) *Zastos. Mat.* **1** (1954), pp. 206 – 211.
- [28] G. G. Lorentz, *Bernstein polynomials* (second edition), Chelsea Publishing Co., New York, 1986.
- [29] G. G. Lorentz, *Approximation of functions* (second edition), Chelsea Publishing Co., New York, 1986.
- [30] A. Lupaş, A q -analogue of the Bernstein operator, *Semin. Numer. Stat. Calc. Univ. Cluj-Napoca* **9** (1987), pp. 85 – 92.
- [31] A. Lupaş, q -analogues of Stancu operators, *Mathematical analysis and approximation theory*, pp. 145 – 154, Burg, Sibiu, 2002.
- [32] L. Lupaş, A. Lupaş, Polynomials of binomial type and approximation operators, *Studia Univ. Babeş-Bolyai Mathematica* **32** (1987), No. 4, pp. 61 – 69.
- [33] L. Lupaş, The behaviour of Stancu operators on the cone of convex functions, *Mathematical analysis and approximation theory*, pp. 169 – 172, Burg, Sibiu, 2002.
- [34] D. Miclăuş, The revision of some results for Bernstein-Stancu type operators, *Carpathian J. Math.* **28** (2012), No. 2, pp. 289 – 300.
- [35] C. V. Muraru, Note on q -Bernstein-Schurer operators, *Studia UBB, Mathematica LVI* **2** (2011), pp. 1 – 11.
- [36] M. Mursaleen, K. J. Ansari, A. Khan, Asif, Some approximation results by (p, q) -analogue of Bernstein-Stancu operators, *Appl. Math. Comput.* **264** (2015), pp. 392 – 402.
- [37] G. V. Orman, *Măsură și procese aleatoare*, Editura Universităţii “Transilvania”, Braşov, 2000.
- [38] M. N. Pascu, *Calcul stochastic, mişcare Browniană și aplicații*, Transilvania University Press, Braşov, 2010.
- [39] M. N. Pascu, N. R. Pascu, **F. Tripşa**, A new Bernstein-Stancu type operator with negative parameter, *Proceedings of the Romanian Academy, Series A*, **20** (2019), No. 1, pp. 19 – 28.

- [40] M. N. Pascu, N. R. Pascu, **F. Tripsa**, An error estimate for a Bernstein-Stancu operator with negative parameter, *Results in Mathematics*, **74** (2019), No. 1, Art. 39, 11 pp.
- [41] R. Păltănea, *Approximation theory using positive linear operators*, Birkhäuser Boston, Inc., Boston, MA, 2004.
- [42] G. M. Phillips, On generalized Bernstein polynomials, *Numerical Analysis: A. R. Mitchell 75th Birthday Volume*, World Scientific, Singapore, pp. 263 – 269, 1996.
- [43] G. M. Phillips, Bernstein polynomials based on the q -integers, *The heritage of P.L.Chebyshev*, *Ann. Numer. Math.* **4** (1997), pp. 511 – 518.
- [44] G. M. Phillips, A survey of results on the q -Bernstein polynomials, *IMA J. Numer. Anal.* **30** (2010), No. 1, pp. 277 – 288.
- [45] T. Popoviciu, Sur l'approximation des fonctions convexes d'ordre supérieur, *Mathematica (Cluj)* **10** (1935), pp. 49 – 54.
- [46] G. Pólya, Sur quelques points de la théorie des probabilités, *Ann. Inst. Poincaré* **1** (1931), 117 – 161.
- [47] W. Rudin, *Principles of mathematical analysis* (third edition), International Series in Pure and Applied Mathematics, McGraw-Hill Book Co., New York-Auckland-Düsseldorf, 1976.
- [48] F. Schurer, *Linear Positive Operators in Approximation Theory*, Math. Inst., Techn. Univ. Delf Report, 1962.
- [49] M. Shaked, J. G. Shanthikumar, *Stochastic orders*, Springer Series in Statistics, Springer, New York, 2007.
- [50] P. C. Sikkema, Der Wert einiger Konstanten in der Theorie der Approximation mit Bernstein-Polynomen, *Numer. Math.* **3** (1961), pp. 107 – 116.
- [51] D. D. Stancu, Approximation of functions by a new class of linear polynomial operators, *Rev. Roum. Math. Pures et Appl.* **13** (1968), pp. 1173 – 1194.
- [52] D. D. Stancu, On a new positive linear polynomial operator, *Proc. Japan Acad.* **44** (1968), pp. 221 – 224.
- [53] D. D. Stancu, On a generalization of the Bernstein polynomials, *Studia Univ. Babeş-Bolyai Ser. Math.-Phys.* **14** (1969), No. 2, pp. 31 – 45.

- [54] D. D. Stancu, Approximation of functions by means of some new classes of positive linear operators, *Numerische Methoden der Approximationstheorie, Proc. Conf. Oberwolfach 1971*, ISNM 16, pp. 187 – 203, Birkhäuser, Verlag, Basel, 1972.
- [55] E. I. Stoica-Laze, On the Stancu type linear positive operators of approximation constructed by using the beta and the gamma functions, *Stud. Univ. Babeş-Bolyai Math.* **54** (2009), No. 2, pp. 117 – 126.
- [56] S. A. Telyakovskii, On the rate of approximation of functions by Bernstein polynomials, *Proc. Steklov Inst. Math.* **264** (2009), No. 1, pp. 177 – 184.
- [57] V. O. Tonkov, Addition to the Popoviciu theorem, *Translation of Mat. Zametki* **94** (2013), No. 3, pp. 416 – 425. *Math. Notes* **94** (2013), No. 3 – 4, pp. 392 – 399.
- [58] **F. Tripşa**, N. R. Pascu, Stochastic ordering of Pólya random variables and monotonicity of the Bernstein-Stancu operator for a negative parameter, *J. Ineq. Appl.* 2019, Paper No. 47, 10 pp.
- [59] **F. V. Tripşa**, About the best approximation of continuous functions by polynomials, *Review of the Air Force Academy*, **XV** (2017, No. 1 (33)), pp. 35 – 44.
- [60] **F. V. Tripşa**, The approximation of a continuous function using Bernstein polynomials, *Scientific Research and Education in the Air Force - AFASES Int. Conf., “Henri Coandă” Air Force Academy, Braşov, 22 – 23 May 2018*, pp. 299 – 306.
- [61] **F. V. Tripşa**, Bernstein polynomials in the approximation and convergence of derivable functions, *Scientific Research and Education in the Air Force - AFASES Int. Conf., “Henri Coandă” Air Force Academy, Braşov, 22 – 23 May 2018*, pp. 307 – 310.
- [62] E. Voronovskaja, Determination de la forme asymptotique d’approximation des fonctions par les polynomes de S. N. Bernstein, *Dokl. Akad. Nauk SSSR Ser. A*, (1932), pp. 79 – 85.
- [63] K. Weierstrass, Über die analytische Darstellbarkeit sogenannter willkürlicher Functionen einer reellen Veränderlichen, *Sitzungsberichte der Königlich Preußischen Akademie der Wissenschaften zu Berlin*, 1885 (II), pp. 789 – 805.

Rezumat

Operatorul (polinomul de aproximare) Bernstein, introdus în 1912 de către Serge Bernstein, pe lângă faptul că a furnizat o demonstrație constructivă a teoremei lui Weierstrass privind aproximarea uniformă a funcțiilor, a impulsionat cercetarea științifică nu numai în matematică (Analiză, Teoria aproximării, Teoria operatorilor), ci și în domeniul informaticii (al graficii pe calculator spre exemplu, folosind curbele Bézier, definite în termeni de polinoamele lui Bernstein), și al aplicațiilor practice ale acesteia (spre exemplu la reprezentarea matematică a formei unei mașini).

În prezenta lucrare de doctorat introducem un nou operator de aproximare de tip Bernstein, folosind distribuția urnei lui Pólya cu parametru de înlocuire negativ, și arătăm că acest nou operator are proprietăți similare operatorului Bernstein (este liniar, pozitiv, uniform convergent, monoton, etc), și îmbunătățește estimările de aproximare cunoscute ale operatorului Bernstein (în termeni de modulul de continuitate al funcției, al derivatei, al erorii asimptotice de aproximare), aceste rezultate teoretice fiind susținute și de rezultatele numerice comparative prezentate în lucrare.

Rezultate originale prezentate în Capitolul 3 al lucrării au fost publicate de autor în colaborare cu M. N. Pascu și N. R. Pascu în trei lucrări ISI apărute anul acesta ([37], [38], [56]).

Summary

Bernstein (polynomial) operator, introduced by Serge Bernstein in 1912, aside from the fact that it provided a constructive proof of Weierstrass's theorem on uniform approximation of functions, also stimulated the scientific research not only in mathematics (Analysis, Approximation theory, Operator theory), but also in the computer science (computer graphics, for example, by making use of the Bézier curves, defined in terms of Bernstein polynomials), and in the practical applications of it (for example in the mathematical representation of the car body).

In the present doctoral thesis we introduce a new Bernstein-type approximation operator, by using Pólya's urn distribution with negative replacement parameter, and we show that this new operator has properties similar to those of the Bernstein operator (it is linear, positive, uniformly convergent, monotone, etc), and it also improves the known approximation estimates of the Bernstein operator (in terms of the modulus of continuity of the function, of the derivative of the function, asymptotic error estimate), these theoretical results being also supported by the numerical results presented in the thesis.

The original results presented in Capitolul 3 of the thesis were published by the author in collaboration with M. N. Pascu and N. R. Pascu in three ISI articles which appeared this year ([37], [38], [56]).

CURRICULUM VITAE

1. DATE PERSONALE

Numele: TRIPŞA

Prenumele: Florenţa-Violeta

Data naşterii:

Locul naşterii:

Starea civilă:

Adresa:

Email:

2. Studii

2013 – prezent, Doctorandă cu frecvenţă, Domeniul Matematică, Şcoala Doctorală Interdisciplinară a Universităţii "Transilvania" din Braşov, Facultatea de Matematică şi Informatică

2003 – 2009, Doctorandă cu frecvenţă, Domeniul Matematică, Facultatea de Matematică şi Informatică din cadrul Universităţii "Transilvania" din Braşov (fără finalizarea tezei de doctorat),

2001 – 2003, Diplomă de master, Probabilităţi şi Statistică Matematică, Facultatea de Matematică şi Informatică din cadrul Universităţii "Transilvania" din Braşov

1992 – 1997, Diplomă de licenţă, Matematică-Fizică, Facultatea de Ştiinţe din cadrul Universităţii "Transilvania" din Braşov

1987 – 1991, Diplomă de bacalaureat, Liceul Industrial "Progresul" Brăila

3. Activitatea profesională

2013-prezent, Profesor titular, Predare ore matematică, Şef de comisie metodică, Colegiul Naţional "Unirea" Braşov, Învăţământ preuniversitar

2009-2013, Profesor suplinitor, Predare ore matematică, Colegiul Naţional "Dr. Ioan Meşotă" şi Colegiul Naţional "Unirea" Braşov, Învăţământ preuniversitar

2009-2011, Cadru didactic asociat Universitatea "Transilvania" din Braşov, Predare seminarii de Analiză Matematică, Facultatea de Matematică şi Informatică, Învăţământ universitar

2003-2009, Doctorand cu frecvenţă la Universitatea "Transilvania" din Braşov, Predare seminarii de Analiză Matematică, Facultatea de Matematică şi Informatică, Învăţământ universitar

1998-2003, Profesor suplinitor, Predare ore matematică, Liceul industrial "Simion Mehedinţi" Codlea, jud. Braşov, Învăţământ preuniversitar

1997-1998, Profesor suplinitor, Predare ore matematică, Şcoală generală numărul 2 Codlea, jud. Braşov, Învăţământ preuniversitar

4. Limbi străine cunoscute: limba engleză

CURRICULUM VITAE

1. PERSONAL INFORMATION

Surname: TRIPŞA
Name: Florenţa-Violeta
Date of birth:
Place of birth:
Marital status:
Address:
Email: f

2. Studies

2013 – present, PhD attendant student, in the field of Mathematics, Interdisciplinary Doctoral School of the University of "Transilvania" Braşov, Faculty of Mathematics and Computer Science

2003 – 2009, PhD attendant student, in the field of Mathematics, Faculty of Mathematics and Computer Science at the University of "Transilvania" Braşov (without ending the doctoral dissertation)

2001 – 2003, Master Degree, Probabilities and Mathematical Statistics, Faculty of Mathematics and Computer Science at the University of "Transilvania" Braşov

1992 – 1997, Bachelor Degree, Mathematics-Physics, Faculty of Science at the University of "Transilvania" Braşov

1987 – 1991, Baccalaureate Diploma, Industrial High School "Progresul" Brăila

3. Professional Activity

2013-present, Titular Teacher, Teaching mathematics, In charge of the methodical commission, "Unirea" National College Braşov, Secondary Education

2009-2013, Substitute Teacher, Teaching mathematics, "Dr. Ioan Meşotă" National College "Unirea" National College Braşov, Secondary Education

2009-2011, Associate Teacher at the University of "Transilvania" Braşov, Teaching seminars of Mathematical Analysis, Faculty of Mathematics and Computer Science, Higher Education

2003-2009, PhD attendant student at the University of "Transilvania" Braşov, Teaching seminars of Mathematical Analysis, Faculty of Mathematics and Computer Science, Higher Education

1998-2003, Substitute Teacher, Teaching mathematics, Industrial High School "Simion Mehedinţi" Codlea, Braşov County, Secondary Education

1997-1998, Substitute Teacher, Teaching mathematics, Secondary School no. 2 Codlea, Braşov County, Secondary Education

4. Foreign languages known: English