



UNIUNEA EUROPEANĂ



GUVERNUL ROMÂNIEI
MINISTERUL MUNCII, FAMILIEI ȘI
PROTECȚIEI SOCIALE
AMFOSDRU



Fondul Social European
POSDRU 2007-2013



Instrumente Structurale
2007-2013



MINISTERUL
EDUCAȚIEI
CERCETĂRII
TINERETULUI
ȘI SPORTULUI

OIPOSDRU



UNIVERSITATEA BABEȘ-BOLYAI
CLUJ-NAPOCA

UNIVERSITATEA BABEȘ-BOLYAI CLUJ-NAPOCA
FACULTATEA DE MATEMATICĂ ȘI INFORMATICĂ

Oana Ruxandra Tuns (Bode)

Probleme particulare de optimizare cu aplicație în
economie

Rezumatul tezei de doctorat

Conducător de doctorat: Prof. Univ. Dr. Liana Lupșa



FONDUL SOCIAL EUROPEAN

Investește în
OAMENI

Titlul proiectului
„Studii doctorale inovative într-o societate bazată pe cunoaștere”
POSDRU/88/1.5/S/60185
Proiect cofinanțat din Fondul Social European
prin Programul Operațional Sectorial Dezvoltarea Resurselor Umane
2007-2013

UNIVERSITATEA BABEȘ-BOLYAI
Departamentul Cercetare și Management de Programe
Str. Universității, nr. 7-9, 400091 Cluj-Napoca
Tel. (00) 40 - 264 - 40.53.00*; int. 5329
Fax: 40 - 264 - 59.19.06
E-mail: bd.posdru2008@ubbcluj.ro

Cuprins

Introducere	5
1 Preliminarii	11
1.1 Noțiuni și rezultate relative la problemele de optimizare multicriterială	11
1.2 Noțiuni și rezultate relative la problemele de optimizare lexicografică	11
1.3 Noțiuni și rezultate relative la problemele de optimizare pe mai multe nivele	12
2 Probleme de optimizare lexicografică multicriterială de tip timp și puncte de optim cu proprietatea P (pipeline)	14
2.1 Probleme de optimizare lexicografică multicriterială de tip timp	15
2.2 Soluții optime cu proprietatea P	16
2.3 Probleme de optimizare discretă lexicografică de tip timp	18
2.4 O metodă de determinare a soluțiilor optime cu proprietatea P ale problemei (LDpBP)	19
3 O aplicație referitoare la managementul costurilor unei firme	21
3.1 Problema colectării laptelui	21
3.2 Generalizarea modelului matematic atașat problemei colectării laptelui	22
4 Aplicații ale optimizării multicriteriale relative la programele de pregătire profesională a șomerilor	26
4.1 Noțiuni și rezultate relative la problemele de asignare	26
4.2 Formularea problemelor economice	27
4.3 Studiul problemei (AEP_1)	28
4.3.1 Modelul matematic atașat problemei (AEP_1)	28
4.3.2 Condiții necesare și suficiente de optimalitate pentru (PS)	29
4.3.3 O tehnică de rezolvare a problemei (PM)	32
4.4 Studiul problemei (AEP_2)	32
5 Aplicații practice legate de optimizarea portofoliilor	35
5.1 Legătura dintre problemele de selecție a portofoliului și optimizarea bicriterială	36
5.1.1 Noțiuni și rezultate relative la teoria portofoliilor	36
5.1.2 Modelele de selecție a portofoliului de tip Markowitz	36
5.1.3 Problema de selecție a portofoliului versus optimizarea bicriterială	36
5.1.4 Un tip particular de problemă de selecție a portofoliului în variabile 0 și 1	37
5.2 Două aplicații ale problemei de selecție a portofoliului în variabile 0 și 1	38
5.2.1 Formularea problemei economice concrete	38

5.2.2	Modelarea matematică și rezolvarea problemei (EB)	38
5.2.3	Modelarea matematică și rezolvarea problemei (EBCT)	40
6	Aplicații ale optimizării pe mai multe nivele în transferul tehnologic	45
6.1	Noțiuni și rezultate relative la transferul tehnologic	45
6.2	Formularea problemei economice studiate	46
6.3	Cazul Benchmark (no-licensing)	46
6.3.1	Modelarea matematică și rezolvarea problemei economice	47
6.3.2	Benchmark: Cazul no-licensing pentru un produs diferențiat	50
6.4	Contractul de tip per-unit royalty rate	51
6.4.1	Modelarea matematică și rezolvarea problemei economice	51
6.4.2	Contractul de tip per-unit royalty rate pentru un produs diferențiat	53
6.5	Contractul de tip fixed-fee pentru un produs diferențiat	53
6.6	Contractul de tip two-part tariff pentru un produs diferențiat	54
	Bibliografie	56

Introducere

”Viața presupune luarea unor decizii. Deciziile, indiferent dacă sunt luate de către un grup sau un individ, de obicei implică mai multe obiective contradictorii. Observația că problemele generate de viața de zi cu zi trebuie rezolvate optim în funcție de anumite criterii, care nu permit determinarea unei soluții ideale - optimă pentru fiecare persoană care ia decizia în funcție de fiecare dintre criteriile luate în considerare - a condus la dezvoltarea optimizării multicriteriale.” (EHRGOTT M. [27])

Cercetările operaționale, adesea considerate a fi un subdomeniu al matematicii, sunt o disciplină care se ocupă cu aplicarea metodelor analitice avansate cu scopul de a ajuta în luarea unor decizii mai bune. În cazul problemelor complexe de luare a deciziilor, acestea conduc la soluții optime sau aproape de ele. De cele mai multe ori scopul este determinarea maximului sau a minimului unor obiective din lumea reală precum profitul, performanța, randamentul, pierderile, riscul, costul etc.

Realizările proprii din prezenta teză se referă la introducerea unor tipuri particulare de probleme de optimizare generate de probleme economice concrete. Pentru fiecare astfel de problemă studiată se dau condiții necesare și/sau suficiente de optim pe baza cărora se elaborează o metodă de rezolvare. Metoda urmărește caracteristicile specifice ale funcției și/sau ale restricțiilor.

După cum sugerează și titlul tezei, studiem diferite tipuri particulare de probleme de optimizare lexicografică multicriterială și de probleme de optimizare pe mai multe nivele, legătura fiind dată de punctul de vedere discret în abordarea lor. Toate tipurile de probleme studiate se bazează pe aplicații concrete, care pot fi întâlnite în situații reale din viața de zi cu zi.

Oportunitatea de a efectua cercetări într-un domeniu atât de atractiv reprezintă un real privilegiu. Această teză conține rezultatele proprii ale autoarei, obținute individual sau în colaborare, relative la probleme economice concrete din diferite domenii economice, cum ar fi: managementul costurilor, teoria portofoliilor, transferul tehnologic și alocarea șomerilor la cursurile de pregătire profesională.

Întregul conținut este împărțit în șase capitole, precedate de o introducere și urmate de o bibliografie ce include 138 de referințe.

Capitolul 1, denumit *Preliminarii*, conține o succintă prezentare referitoare la: problemele de optimizare multicriterială, problemele de optimizare lexicografică multicriterială și problemele de optimizare pe mai multe nivele. De asemenea, se evidențiază situația în care, într-o problemă de optimizare pe mai multe nivele, coeficienții depind de unul sau mai mulți parametri. O problemă de acest tip, obținută prin modelarea matematică a unei probleme de ordin practic, este prezentată în Capitolul 6 al prezentei teze.

Capitolul 2, denumit *Probleme de optimizare lexicografică multicriterială de tip timp și*

puncte de optim cu proprietatea P (pipeline), conține în întregime rezultate originale, obținute de autoare singură sau în colaborare, incluse în lucrările [76], [118], [114] și [115]. Începem expunerea noastră explicând ceea ce înțelegem prin probleme lexicografice multicriteriale cu p funcții obiectiv de tip timp (LpBP). Apoi, în lema 2.1.2 și teorema 2.1.3 studiem structura mulțimii soluțiilor optime ale acestui tip de problemă. În secțiunea 2.2 introducem noțiunea de soluție optimă cu proprietatea P (pipeline) pentru problemele lexicografice multicriteriale de tip timp și analizăm unele aspecte relative la mulțimea soluțiilor optime cu proprietatea P. Introducem noțiunea de punct de minim cu proprietatea P a unei funcții de tip timp relativ la o mulțime (definiția 2.2.1). Observăm că în această definiție funcția f nu apare, dar teorema 2.2.2 justifică utilizarea termenului ”minim”. Exemple de puncte de minim care au proprietatea P și care nu au această proprietate se găsesc în exemplul 2.2.3. În propozițiile 2.2.4 și 2.2.5 se dau două metode diferite, care pot fi folosite pentru a verifica dacă un punct are proprietatea P. Unele proprietăți ale mulțimii tuturor punctelor de minim cu proprietatea P sunt prezentate în teorema 2.2.2, propozițiile 2.2.7, 2.2.8 și 2.2.9. În secțiunea 2.3 studiem problemele lexicografice de tip timp pentru care mulțimea tuturor soluțiilor admisibile este discretă. Se analizează și structura mulțimii soluțiilor optime (teoremele 2.3.6 și 2.3.7), precum și structura mulțimii soluțiilor optime cu proprietatea P pentru aceste tipuri particulare de probleme (propozițiile 2.3.8, 2.3.10, 2.3.11 și corolarul 2.3.9). În secțiunea 2.4, bazându-ne pe teorema 2.4.2, relevăm o metodă de determinare a unei soluții optime cu proprietatea P pentru problemele lexicografice de tip timp discrete. Această metodă se încadrează în tehnica ponderilor. Originalitatea constă în faptul că tipul ponderii introdus de către noi permite obținerea directă a punctelor optime cu proprietatea P. Am obținut astfel o generalizare atât a metodei folosite de către BANDOPADHYAYA L. [6] cât și a celei descrise de către ZAREPISHEH M. și KHORRAM E. [135].

În **Capitolul 3**, denumit *O aplicație referitoare la managementul costurilor unei firme*, pornim de la o problemă concretă legată de planificarea modului de achiziționare și transport a laptelui ce urmează a fi colectat în vederea prelucrării lui, cu cerința minimizării costului colectării laptelui și, în această situație, a minimizării laptelui stocat, ținându-se cont și de unele cerințe suplimentare. Generalizăm apoi modelul matematic atașat problemei concrete. Noul model, ca de altfel și cel inițial, este un tip special de problemă de optimizare pe două nivele în care mulțimea soluțiilor admisibile reprezintă mulțimea subgrafelor unui graf dat. Aceste subgrafe îndeplinesc anumite restricții date. Se dă o metodă de rezolvare a problemei bazată pe tehnica splitării.

Menționăm faptul că problema studiată nu numai că modelează matematic o problemă concretă de management a costurilor, dar, în același timp, problema poate fi interpretată ca o generalizare a problemei rutelor sau ca o generalizare a problemei voiajorului comercial. Pentru rezolvarea modelului generalizat, folosim tehnica splitării. În baza lemelor 3.2.1, 3.2.2, 3.2.3 și a teoremelor 3.2.4 și 3.2.5, reducem rezolvarea acestei probleme la rezolvarea a trei probleme: (PP) , $(P_1(H_0))$, $(P_2(H_0))$, unde H_0 este o soluție optimă a primei probleme. Problema $(P_1(H_0))$ este o problemă clasică de determinare a minimumului unei funcții pe o mulțime dată de subgrafe ale unui graf. Problema $(P_2(H_0))$ este o problemă de optimizare lexicografică bicriterială. Utilizând metoda prezentată în secțiunea 2.4, putem reduce rezolvarea acestei ultime probleme tot la rezolvarea unei probleme clasice de determinare a minimumului unei funcții pe o mulțime dată de subgrafe ale unui graf. În acest scop am demonstrat teorema 3.2.6. Toate rezultatele prezentate în acest capitol sunt originale. Ele au fost obținute în colaborare și au fost publicate în GOINA D. și TUNS

(BODE) O.R. [43]. Considerăm că rezultatele obținute de noi în acest capitol pun în evidență un nou tip de problemă de optimizare pe două nivele, care poate fi rezolvată exact prin tehnica splitării. De asemenea evidențiază un nou tip de problemă a rutelor, deci pot aduce o completare la lucrările GUTIN G. și PUNNEN A. [45] și TOTH P. și VIGO D. [120].

Capitolul 4, denumit *Aplicații ale optimizării multicriteriale relativ la programele de pregătire profesională a șomerilor*, se ocupă cu studiul, din punct de vedere al optimizării, a unor probleme economice concrete legate de repartizarea șomerilor la cursurile de formare profesională. În paragraful 4.2 formulăm două probleme economice generate de repartizarea șomerilor la aceste cursuri. Menționăm faptul că ambele probleme reprezintă două noi generalizări a problemelor clasice de asignare. Prin urmare, aceste probleme completează rezultatele obținute de către PENTICO D.W. [92]. În subparagraful 4.3 studiem problema economică (AEP_1). Prezentăm modelul matematic corespunzător și dăm condiții necesare și suficiente de optimalitate (propozițiile 4.3.3, 4.3.5, 4.3.6 și 4.3.7 și teorema 4.3.14). Bazându-ne pe propozițiile 4.3.3 și 4.3.5, prezentăm o metodă pentru rezolvarea problemei (PM). În subparagraful 4.4 studiem cea de a doua problemă economică, notată prin (AEP_2). În propoziția 4.4.1 este dată o condiție necesară și suficientă ca o soluție admisibilă să fie și optimă. Apoi, prezentăm modul în care tehnica introdusă în subparagraful anterior poate fi folosită pentru rezolvarea acestei probleme. Tehnica introdusă de către noi este mai eficientă decât cea dată de către DELLA CROCE F., PASCHOS V.TH. și TSOUKIAS A. [24]. Toate rezultatele matematice din acest capitol sunt originale și se regăsesc în lucrările [116] și [119].

Capitolul 5, denumit *Aplicații practice legate de optimizarea portofoliilor*, este dedicat problemelor economico-financiare relative la teoria portofoliilor.

În paragraful 5.1, după o succintă prezentare referitoare la teoria modernă a portofoliilor dată în subsecțiunea 5.1.1, evidențiem în subsecțiunea 5.1.2 cele mai cunoscute și utilizate modele de selecție a portofoliilor, adică modelele de tip Markowitz. În continuare, în subsecțiunea 5.1.3 introducem o relație între modelele de selecție a portofoliilor de tip Markowitz și optimizarea bicriterială. Prin intermediul acestei legături evidențiate, dăm un nou mod de abordare pentru problema de selecție a portofoliilor (propozițiile 5.1.2 și 5.1.4). Folosind rezultatele obținute, în subsecțiunea 5.1.4 analizăm un tip particular de probleme de selecție a portofoliilor. Modelul matematic atașat acestui tip de problemă este o problemă de optimizare fracționară pseudo-booleană. Contribuțiile autoarei cu privire la cele prezentate în acest prim paragraf au fost publicate în lucrarea [110]. Tot ceea ce prezentăm în continuare în acest capitol reprezintă rezultate originale ce sunt incluse în lucrările [75], [111] și [112].

În paragraful 5.2 prezentăm două probleme diferite de selecție a portofoliului optim. Pentru fiecare dintre ele construim modelul matematic corespunzător, respectiv problemele (EB) și (EBCT).

În paragraful 5.2.1 studiem problema (EB), care reprezintă o problemă de optimizare de asignare, pe două nivele, de tip cost. Particularitățile acestei probleme ne permit utilizarea tehnicii splitării pentru rezolvarea ei (a se vedea teoremele 5.2.1, 5.2.2 și corolarul 5.2.5).

În paragraful 5.2.3, extindem problema economică, pe baza unor noi restricții. Modelul matematic atașat acestei probleme, adică problema (EBCT), este o problemă de optimizare pe două nivele în care funcția de nivel inferior este bicriterială de tip cost-timp. Din cunoștințele noastre, acest tip de problemă de optimizare pe două nivele nu este analizat în literatură. În

rezolvarea acestei probleme utilizăm atât tehnica splitării cât și tehnica introdusă în secțiunea 2.4 (a se vedea teoremele 5.2.9, 5.2.10, 5.2.12, 5.2.13 și 5.2.14). De asemenea, se dă un algoritm pentru rezolvarea acestei probleme, ilustrat printr-un exemplu.

Capitolul 6, denumit *Aplicații ale optimizării pe mai multe nivele în transferul tehnologic*, este dedicat studiului problemelor economice referitoare la transferul tehnologic. Începem în secțiunea 6.1 cu o succintă prezentare referitoare la transferul tehnologic, apoi continuăm cu formularea, în paragraful 6.2, a problemei economice concrete studiate de noi: un model Stackelberg în care două firme competitori pe piață, A și B, produc n produse diferențiate. Firma A, pe care o vom numi în continuare firmă lider, se angajează într-un proces de cercetare - dezvoltare, care îi oferă o inovație endogenă, ce determină reducerea costurilor de producție. Firma B nu face acest lucru.

Obiectivul nostru este analiza, în secțiunile care urmează, atât a situației când cele două firme concurează pe piață fără ca firma lider (leader firm) să vândă inovația, situație numită *benchmark* sau *no-licensing case*, cât și a celei când firma lider A vinde inovația firmei B, care se va numi în continuare firmă "urmaș" (follower firm), situație numită *licensing*. În acest ultim caz, analiza o vom face urmărind trei posibilități de contracte de vânzare:

- vânzarea inovației pe baza perceperii unei taxe pe fiecare unitate de produs vândut de firma "urmaș", caz denumit *per-unit royalty licensing case*;
- vânzarea inovației pe baza perceperii unei taxe fixe, independente de cantitatea de produs vândută de firma "urmaș", caz denumit *fixed-fee licensing case*;
- vânzarea inovației pe baza perceperii unei taxe sub forma combinației celor două tipuri de taxe de mai sus, caz denumit *two-part tariff licensing case*. Toate rezultatele prezentate în paragrafele 6.2 - 6.5 din teză sunt originale și sunt cuprinse în lucrările [11], [32], [33], [113] și [118].

În secțiunea 6.3 atașăm modelul matematic problemei economice studiate pentru cazul benchmark. Noutatea constă în faptul că acest model matematic reprezintă o problemă de optimizare parametrică pe trei nivele cu doi parametri în funcțiile obiectiv. Acest lucru permite rezolvarea problemei matematice folosind variabilele problemelor de nivel superior ca parametri în problemele de nivel inferior (propozițiile 6.3.2, 6.3.4, 6.3.6 și 6.3.8). În propoziția 6.3.6 și observațiile 6.3.7 și 6.3.9 determinăm domeniul de admisibilitate al parametrului care reprezintă gradul de diferențiere a produselor. Evidențiem faptul că pentru cazul particular când $n = 1$ și ambii parametri aparțin intervalului $]0, 1[$, soluția optimă a problemei matematice coincide cu soluția optimă a problemei economice. Mai mult, rezultatul obținut, că valoarea absolută a parametrului care reprezintă gradul de diferențiere a produselor nu poate depăși valoarea 1, are o semnificație economică importantă. Rezultatul justifică într-o oarecare măsură faptul că acest parametru aparține intervalului $]0, 1[$, după cum este utilizat și în literatura economică. În subparagraful 6.3.2 reluăm problema economică formulată în paragraful 6.2, pentru cazul particular $n = 1$. În acest paragraf se determină valoarea optimă pentru unele variabile care au o semnificație importantă din punct de vedere economic, cum ar fi: profitul ambelor firme, surplusul consumatorului și bunăstarea socială. Menționăm că pentru aceste variabile am utilizat notațiile din literatura economică de specialitate. Am analizat efectele gradului de diferențiere a produselor asupra tuturor acestor variabile, precum și asupra valorii optime a mărimii inovației și a cantității optime produse de fiecare firmă (teorema 6.3.11 și observația 6.3.12). Ca noutate principală a acestor rezultate am remarcat faptul că soluțiile matematice obținute pentru valoarea optimă a mărimii inovației

și a cantității produse de fiecare firmă coincid cu valorile obținute aici. În paragraful 6.4 atașăm modelul matematic problemei economice concrete în cazul unui contract de tip per-unit royalty. Noutatea constă în faptul că acest model matematic reprezintă o problemă de optimizare parametrică pe patru nivele cu doi parametri în funcțiile obiectiv. Din nou rezolvăm problema matematică folosind variabilele din problemele de nivel superior ca și parametri în problemele de nivel inferior (propoziția 6.4.2). În subparagraful 6.4.2 reluăm problema economică formulată în paragraful 6.2, pentru cazul particular $n = 1$. Ca și în subsecțiunea 6.3.2, se determină valoarea optimă pentru mărimea inovației, a cantității și a profitului pentru fiecare firmă, a surplusului consumatorului și a bunăstării sociale. Din nou, analizăm efectele gradului de diferențiere a produselor asupra tuturor acestor variabile (teorema 6.4.3 și observația 6.4.4). De asemenea, evidențiem faptul că soluțiile matematice obținute pentru valoarea optimă a mărimii inovației și a cantității produse de fiecare firmă coincid cu valorile obținute aici. În paragraful 6.5, respectiv 6.6, rezolvăm problema economică formulată în paragraful 6.2 pentru cazul particular $n = 1$, în situația în care vânzarea inovației are loc pe baza unui contract de tip fixed-fee, respectiv a unuia de tip two-part tariff. Prin intermediul observației 6.5.1 și a teoremei 6.5.2, respectiv a teoremelor 6.6.2 și 6.6.3, prezentăm interpretarea economică a rezultatelor matematice obținute. Contribuțiile autoarei se referă la:

- Analiza și compararea tuturor cazurilor posibile referitoare la licensing (pre-licensing, per-unit royalty licensing, fixed-fee licensing și two-part tariff licensing) în cadrul unui duopol Stackelberg diferențiat, în situația în care una dintre firme investeste în cercetare și dezvoltare cu scopul de a obține o reducere a costurilor de producție.
- Analiza vânzării inovației pe baza unui contract de tip per-unit royalty și a unuia de tip fixed-fee, în cadrul modelelor Cournot și Bertrand.
- Compararea dintre rezultatele obținute de noi și cele obținute de către LI C. și JI X. [68], pentru același tip de duopol [11].
- Modelarea matematică folosind problemele de optimizare parametrică în cazul benchmark și per-unit royalty în cadrul duopolului Stackelberg în care cele două firme competitori pe piață produc n produse diferențiate. În acest fel, obținem unele explicații matematice referitoare la anumite considerente economice.

Rezultatele din prezenta teză sunt incluse în 19 lucrări, realizate de către autoare singură sau în colaborare (a se vedea [11], [32], [33], [43], [48], [49], [50], [75], [76], [110], [111], [112], [113], [118], [114], [115], [116], [117] și [119]). 10 dintre aceste lucrări sunt deja publicate, 6 au fost acceptate pentru publicare, iar 3 au fost trimise spre recenzie.

Keywords: modelare matematică, optimizare multicriterială, optimizare lexicografică, optimizare pe mai multe nivele, optimizare pe două nivele pe un graf, optimizare parametrică pe mai multe nivele, problemă lexicografică multicriterială de tip timp, puncte de minim lexicografic cu proprietatea P, problemă de optimizare lexicografică discretă cu funcții obiectiv de tip timp, problemă de asignare, problemă de selecție a portofoliului, vânzarea inovației (licensing), model Stackelberg diferențiat, benchmark, vânzarea inovației pe baza achitării unei taxe pe fiecare unitate de produs, vânzarea inovației pe baza achitării unei taxe fixe independente de cantitatea produsă, vânzarea inovației pe baza unei combinații între taxa achitată pe fiecare unitate de produs și cea independentă de cantitatea produsă.

Mulțumiri

În primul rând doresc să aduc mulțumiri deosebite doamnei Prof. Univ. Dr. Liana Lupșa, de la Facultatea de Matematică și Informatică, Universitatea Babeș-Bolyai Cluj-Napoca, coordonatoarea acestei lucrări. Analiza pertinentă a rezultatelor științifice și sugestiile domniei sale s-au constituit într-un suport stabil în vederea conceperii, elaborării și finalizării prezentei teze. Timpul petrecut cu mine pentru pregătirea tezei, experiența, disponibilitatea și eficiența sa caracteristică, m-au ajutat într-o măsură mult mai mare decât pot exprima câteva cuvinte de mulțumire.

În același timp sincere mulțumiri sunt adresate domnului Prof. Univ. Dr. Flávio Ferreira, și soției sale Prof. Univ. Dr. Fernanda A. Ferreira, de la ESEIG, Polytechnic Institute of Porto, Portugalia, pentru noile idei de cercetare sugerate și pentru îndrumarea profesională acordată în timpul stagiului de cercetare întreprins în Portugalia.

Adresez mulțumiri și tuturor membrilor comisiei de îndrumare, Prof. Univ. Dr. Dorel Duca, Prof. Univ. Dr. Marian Mureșan și Conf. Univ. Dr. Ioana Chiorean, de la Facultatea de Matematică și Informatică, Universitatea Babeș-Bolyai Cluj-Napoca.

Sincere mulțumiri sunt apoi adresate domnișoarei Prof. Univ. Dr. Gabriela Cristescu de la Universitatea "Aurel Vlaicu" din Arad, pentru sfaturile oferite din inimă, pentru ajutorul acordat în pregătirea lucrărilor științifice, pentru toate discuțiile, îndrumările și încurajările care m-au ajutat să ajung la finalizarea acestei teze.

Totodată sunt recunoscătoare tuturor membrilor Catedrei de Analiză și Optimizare de la Facultatea de Matematică și Informatică, Universitatea Babeș-Bolyai Cluj-Napoca.

Dintr-un punct de vedere personal, adresez cuvinte de mulțumire doamnei Lect. Univ. Dr. Carmen Guț, de la Facultatea de Business, Universitatea Babeș-Bolyai Cluj-Napoca.

Chiar dacă numai în final adresez mulțumiri părinților mei Ioan și Maria Tuns, precum și familiei fratelui meu Ciprian, Simona, Maria și Iulia Tuns, ei știu că în inima mea ocupă primul loc. Și-au revărsat dragostea lor asupra mea, m-au sprijinit în momente grele, mi-au dat imbold în pregătirea de specialitate de-a lungul anilor de studiu. Mereu mi-au fost aproape. Pentru toate acestea, dar și pentru multe altele, din inimă „Vă mulțumesc!”

De asemenea, mulțumiri pentru sprijinul financiar acordat de către Institutul de Studii Doctorale (proiectul POSDRU/88/1.5/S/60185).

Capitolul 1

Preliminarii

În vederea modelării matematice a diverselor tipuri de probleme economice studiate în prezenta teză folosim diferite noțiuni legate de problemele de optimizare multicriterială, problemele de optimizare multicriterială lexicografică și problemele de optimizare pe mai multe nivele (multilevel).

1.1 Noțiuni și rezultate relative la problemele de optimizare multicriterială

Există multe probleme practice în care scopul este acela de a realiza concomitent mai multe obiective. Aceste probleme sunt numite probleme de optimizare multicriterială sau multi-obiectiv și sunt generate de diverse probleme de ordin practic care apar în viața de zi cu zi. Rezolvarea lor poate fi abordată în diverse moduri, menționate succint în teză. Sunt amintite astfel noțiunile de: punct ideal (punct de maxim global/punct de minim global), punct max-eficient, respectiv punct min-eficient și punct nedominat în raport cu o relație de preferință.

Printre numeroasele lucrări în care sunt studiate problemele de optimizare multicriterială, amintim: [27], [57], [72], [88], [100] și [109]. De asemenea, amintim lucrări ale unor autori români foarte utile din punct de vedere practic, cum ar fi [3], [5], [90], [108] și [121].

1.2 Noțiuni și rezultate relative la problemele de optimizare lexicografică

Problemele de optimizare lexicografică multicriterială apar atunci când există obiective contradictorii într-o problemă de decizie și, suplimentar, aceste obiective trebuie să fie luate în considerare într-o ordine ierarhică, care nu poate fi controlată de către persoana care ia decizia. Exemple concrete a căror model matematic este un astfel de tip de problemă sunt date, spre exemplu, în lucrările [10], [53] și [131].

În acest paragraf reamintim noțiunile clasice de relație de ordonare lexicografică, punct de maxim (respectiv, minim) lexicografic al unei funcții relative la o mulțime dată, noțiuni utilizate în prezenta teză.

În general, problema de optimizare o vom nota prin:

$$(LP) \quad \begin{cases} f(x) = (f_1(x), \dots, f_m(x)) \rightarrow \text{lex} - \max \quad (\text{sau lex} - \min), \\ x \in S. \end{cases}$$

Există situații în care nu toate criteriile urmăresc o maximizare, sau toate o minimizare. De aceea, în cazul în care acest lucru se întâmplă, vom folosi o notație specifică care să precizeze ce se urmărește: maximizarea sau minimizarea. Numim punct de optim al problemei (LP) orice punct de maxim (minim) lexicografic al funcției f relativ la mulțimea S .

Există numeroși algoritmi care pot fi folosiți pentru rezolvarea problemei (LP), care, după cum se prezintă în ZAREPISHEH M. și KHORRAM E. [135], au la bază două tehnici diferite de lucru, cunoscute sub denumirea de metoda secvențială, respectiv metoda ponderilor. În teză vom folosi ambele tehnici.

1.3 Noțiuni și rezultate relative la problemele de optimizare pe mai multe nivele

Optimizarea pe mai multe nivele (multilevel), și implicit pe două nivele (bilevel), a devenit în ultimul timp un domeniu important al optimizării. O bibliografie detaliată legată de această tematică este dată în [123]. Problemele de optimizare pe mai multe nivele sunt folosite pentru modelarea a numeroase tipuri de probleme concrete, cum ar fi: probleme de proiectare a rețelelor [13], determinarea prețului optim [71], probleme de fixare optimă a semnalului [67], probleme de transport [26], probleme legate de organizarea transportului cu trenul [40] și probleme de alocare a resurselor [89].

În cele ce urmează, prezentăm formularea problemei de optimizare pe două nivele după cum este dată în [25].

Fie mulțimile $D \subseteq \mathbf{R}^n \times \mathbf{R}^m$, $X \subseteq \mathbf{R}^n$, $Y \subseteq \mathbf{R}^m$. Considerăm funcțiile $F : D \rightarrow \mathbf{R}$, $f : D \rightarrow \mathbf{R}$, $G : D \rightarrow \mathbf{R}^p$ și $g : D \rightarrow \mathbf{R}^q$.

Introducem mulțimea $S = \{x \in X, y \in Y \mid (x, y) \in D, G(x, y) \leq 0_p, g(x, y) \leq 0_q\}$. Pentru fiecare $x \in X$, notăm $S_x := \{y \in Y \mid (x, y) \in D, G(x, y) \leq 0_p\}$ și, în ipoteza că $S_x \neq \emptyset$, notăm $S_x^* := \{\arg \min(\arg \max) \{f(x, y) \mid y \in S_x\}\}$.

Matematic, folosind notațiile de mai sus, problema de optimizare pe două nivele se notează astfel:

$$(BP) \quad \begin{cases} F(x, y) \rightarrow \min(\max), \\ G(x, y) \leq 0_p, \\ x \in X, \\ y \in S_x^*. \end{cases} \quad (1.1)$$

Reamintim terminologia utilizată în literatura de specialitate pentru acest tip de probleme de optimizare: mulțimea relaxată a soluțiilor admisibile (relaxed feasible set), mulțimea soluțiilor admisibile, mulțimea soluțiilor admisibile de nivel inferior, mulțimea soluțiilor de reacție rațională a subordonatului (follower's rational reaction set), valoarea optimă de nivel inferior, funcție obiectiv de nivel superior, funcție obiectiv de nivel inferior, problemă de nivel superior, problemă de nivel inferior.

Menționăm că există cazuri (a se vedea spre exemplu [35] și [101]) în care rezolvarea problemei de optimizare bilevel poate fi redusă la rezolvarea unei probleme de optimizare multicriterială, noua problemă obținută putând fi rezolvată utilizând metoda ponderilor. O tehnică asemănătoare vom aplica și în teză.

Un alt aspect, de noutate, dar care apare în aplicațiile practice, este cel care presupune considerarea problemelor de optimizare pe două și pe mai multe nivele în care coeficienții funcțiilor obiectiv sau ai restricțiilor depind de unul sau mai mulți parametri. Un astfel de tip de problemă este numit problemă de optimizare parametrică pe două (pe mai multe) nivele. De fapt, a rezolva o problemă de optimizare parametrică înseamnă a specifica, pentru fiecare valoare a parametrului, care este soluția problemei de optimizare pe două nivele obținută dacă parametrul este fixat la această valoare. Este bine știut faptul că în cazul optimizării pe două nivele se lucrează în ipoteza că atât funcțiile obiectiv de nivel inferior, cât și funcția obiectiv de nivel superior, sunt mărginite pe mulțimea soluțiilor optime. De acest lucru trebuie ținut cont atunci când se determină mulțimea caracteristică (domeniul caracteristic) de variație a parametrilor.

Capitolul 2

Probleme de optimizare lexicografică multicriterială de tip timp și puncte de optim cu proprietatea P (pipeline)

În acest capitol prezentăm câteva rezultate legate de optimizarea lexicografică multicriterială în care funcția scop are p componente de tip timp.

Amintim faptul că în cadrul problemelor de transport de tip timp, timpul în care se realizează transportul este egal cu maximul dintre timpii în care se efectuează transportul dintr-o locație în alta. Soluțiile optime, în cazul problemelor de minim, se bucură de proprietatea că acest timp maxim este cel mai mic. În problemele practice, dintre soluțiile optime sunt preferate acelea pentru care timpul maxim corespunzător este atins de un număr cât mai mic de ori. Această proprietate a fost sesizată de BANDOPADHYAYA L. [6]. În articolul amintit, acesta introduce, pentru o problemă de transport triaxială cu funcția scop bicriterială de tip cost-timp, noțiunea de "lexicographic optimal solution with minimum pipeline". Pornind de la acest articol, am introdus noțiunea de *punct de optim lexicografic cu proprietatea P* pentru o problemă de optimizare lexicografică multicriterială în care funcția scop are p componente de tip timp. Astfel de puncte se întâlnesc în problemele cu caracter aplicativ, după cum se va vedea și în teză. În acest capitol ne vom ocupa cu studiul structurii mulțimii punctelor de minim lexicografic și cu studiul structurii mulțimii punctelor de minim lexicografic cu proprietatea P. Același studiu îl facem și în cazul în care mulțimea soluțiilor admisibile este o mulțime discretă. Menționăm faptul că astfel de studii nu am întâlnit în literatura consultată. De asemenea, dăm o teoremă care permite obținerea unei soluții optime cu proprietatea P, pentru o problemă de optimizare discretă lexicografică multicriterială în care funcția scop are p componente de tip timp, prin rezolvarea unei probleme de optimizare discretă cu o singură funcție scop. Această teoremă reprezintă o generalizare a teoremelor din BANDOPADHYAYA L. [6] și a teoremelor din ZAREPISHEH M. și KHORRAM E. [135]. Rezultatele din acest capitol sunt conținute în lucrările TUNS (BODE) O.R. și LUPȘA L., [76] și [118].

2.1 Probleme de optimizare lexicografică multicriterială de tip timp

În această secțiune formulăm problema de optimizare lexicografică cu funcție scop cu p componente de tip timp și studiem structura mulțimii soluțiilor sale optime.

Fie m, n, p numere naturale nenule, cu $1 \leq p \leq m$. Notăm

$$I := \{1, \dots, m\}, \quad J := \{1, \dots, n\}, \quad H := \{1, \dots, p\}.$$

Fie $\Omega \subseteq \mathbb{R}_+^n$. Spunem că funcția vectorială $f = (f_1, \dots, f_m) : \Omega \rightarrow \mathbb{R}^m$ are p componente de tip timp (*bottleneck type*) dacă există p numere naturale i_1, \dots, i_p și o matrice de numere reale $T = [t_{hj}]$ cu p linii și n coloane astfel încât pentru fiecare $h \in H$,

$$f_{i_h}(x) = \max\{t_{hj} \cdot \text{sgn}(x_j) \mid j \in J\}, \quad \forall x \in \Omega \quad (2.1)$$

sau

$$f_{i_h}(x) = \min\{t_{hj} \cdot \text{sgn}(x_j) \mid j \in J\}, \quad \forall x \in \Omega. \quad (2.2)$$

Fie $I^c := I \setminus \{i_h \mid h \in H\}$.

În acest capitol vom considera numai cazul în care pentru fiecare componentă de tip timp se folosește formula (2.1). În capitolul 4 al tezei vom folosi formula (2.2). În general, în cadrul unei probleme pot fi folosite și ambele tipuri.

Pentru fiecare $h \in H$ notăm:

$$Z_h = \{t_{hj} \mid j \in J\}, \quad q_h := \text{card}(Z_h) \text{ și } K_h := \{1, \dots, q_h\}.$$

Să observăm că, pentru fiecare $h \in H$, mulțimea Z_h este finită. Ca urmare, putem numerota elementele mulțimii Z_h cu z_{h1}, \dots, z_{hq_h} , astfel încât să avem

$$z_{h1} > z_{h2} > \dots > z_{hq_h}. \quad (2.3)$$

Pentru fiecare $h \in H$ și $k \in K_h$ construim mulțimea $L_{hk} := \{j \in J \mid t_{hj} = z_{hk}\}$.

Observația 2.1.1 (TUNS (BODE) O.R. [114]). *Oricare ar fi $h \in H$ avem $f_{i_h}(x) = z_{hr}$ dacă și numai dacă*

$$\{j \in L_{hk} \mid x_j > 0\} = \emptyset, \quad \forall k \in K_h, \quad k < r, \quad \text{și } \{j \in L_{hr} \mid x_j > 0\} \neq \emptyset.$$

Fie S o submulțime nevidă a lui Ω . Considerăm următoarea problemă de optimizare

$$(\text{LpBP}) \quad \begin{cases} f(x) \rightarrow \text{lex} - \min \quad (\text{or } \text{lex} - \max), \\ x \in S, \end{cases}$$

pe care o vom numi *problemă de optimizare cu p funcții obiectiv de tip timp*.

Un punct x^0 din S este soluție optimă a acestei probleme dacă este un punct de minim lexicografic al funcției f relativ la mulțimea S . Dacă cu \hat{S} notăm mulțimea punctelor de optim ale problemei (LpBP) și dacă, pentru fiecare $i \in I$, cu \hat{S}_i notăm mulțimea punctelor de minim ale funcției f_i relativ la mulțimea \hat{S}_{i-1} , unde $\hat{S}_0 := S$, atunci $\hat{S} = \hat{S}_m$.

Ne interesează structura mulțimii \hat{S} relativ la proprietatea de convexitate.

Lema 2.1.2 (TUNS (BODE) O.R. [114]). *Dacă $\Lambda \subseteq S$ este o mulțime convexă și $h \in H$, atunci mulțimea punctelor de minim ale funcției f_{i_h} relativ la Λ este convexă.*

Ca o consecință, obținem un rezultat important pentru aplicațiile practice.

Teorema 2.1.3 (TUNS (BODE) O.R. [114]). *Dacă S este o mulțime convexă nevidă și funcțiile f_k , $k \in I \setminus \{i_h | h \in H\}$ sunt convexe, atunci mulțimea \hat{S} este convexă.*

2.2 Soluții optime cu proprietatea P

Fie $\Lambda \subseteq S$, $h \in H$.

Definiția 2.2.1 (TUNS (BODE) O.R. și LUPȘA L. [118]). *Un punct $x^0 \in \Lambda$ se numește punct de minim cu proprietatea P (minimum point with pipeline property) al funcției f_{i_h} relativ la mulțimea Λ dacă pentru orice $x \in \Lambda$, avem*

$$a) \sum_{j \in L_{hk}} \text{sgn}(x_j^0) = \sum_{j \in L_{hk}} \text{sgn}(x_j), \forall k \in K_h,$$

$$b) \text{ există } r \in K_h \text{ astfel încât } \sum_{j \in L_{hr}} \text{sgn}(x_j^0) < \sum_{j \in L_{hr}} \text{sgn}(x_j), \text{ și, dacă } r \geq 2, \text{ atunci}$$

$$\sum_{j \in L_{hk}} \text{sgn}(x_j^0) = \sum_{j \in L_{hk}} \text{sgn}(x_j), \forall k \in \{1, \dots, r-1\}.$$

În ceea ce urmează, pentru fiecare $h \in H$, prin $\tilde{\Lambda}_{i_h}$ notăm mulțimea punctelor de minim cu proprietatea P ale lui f_{i_h} relativ la Λ .

Teorema 2.2.2 (TUNS (BODE) O.R. [114]). *Dacă $h \in H$ și $x^0 \in \tilde{\Lambda}_{i_h}$, atunci x^0 este un punct de minim al lui f_{i_h} relativ la Λ .*

Concluzia teoremei justifică utilizarea adjectivului minim din definiția 2.2.1.

Ținând cont că $\hat{\Lambda}_{i_h}$ este mulțimea punctelor de minim ale lui f_{i_h} relativ la Λ , din teorema 2.2.2 deducem că

$$\tilde{\Lambda}_{i_h} \subseteq \hat{\Lambda}_{i_h}. \quad (2.4)$$

Menționăm faptul că există puncte de minim care nu au proprietatea P, după cum rezultă din exemplul ce urmează.

Exemplul 2.2.3 (TUNS (BODE) O.R. [114]). *Fie $\Lambda = [1, 2] \times [0, 2] \times [0, 1] \times [0, 1]$ și fie funcția $f = (f_1, f_2) : \Lambda \rightarrow \mathbb{R}^2$,*

$$f_1(x_1, x_2, x_3, x_4) = \max\{2\text{sgn}(x_1), 3\text{sgn}(x_2), 2\text{sgn}(x_3)\}, \text{ oricare ar fi } (x_1, x_2, x_3, x_4) \in \Lambda,$$

$$f_2(x_1, x_2, x_3, x_4) = \max\{3\text{sgn}(x_1), 2\text{sgn}(x_2), \text{sgn}(x_3)\}, \text{ oricare ar fi } (x_1, x_2, x_3, x_4) \in \Lambda.$$

Avem

$$\hat{\Lambda}_1 = \{(x_1, 0, x_3, x_4) | x_1 \in [1, 2], x_3 \in [0, 1], x_4 \in [0, 1]\} \text{ și } \tilde{\Lambda}_1 = [(1, 0, 0, 0), (2, 0, 0, 0)].$$

Prin urmare $\hat{\Lambda}_1 \neq \tilde{\Lambda}_1$.

În ipoteza că $\Lambda \subseteq S \subseteq \mathbb{R}_+^n$ și $h \in H$, în următoarele două propoziții dăm condiții necesare și suficiente pentru ca un punct să fie punct de minim cu proprietatea P, în ipoteza că deja se cunoaște un astfel de punct. Aceste propoziții sunt importante din punct de vedere teoretic.

Propoziția 2.2.4 (TUNS (BODE) O.R. [114]). *Dacă $x \in \tilde{\Lambda}_{i_h}$, $f_{i_h}(x) = z_{hr}$ și $y \in \Lambda$, atunci $y \in \tilde{\Lambda}_{i_h}$ dacă și numai dacă*

$$f_{i_h}(x) = f_{i_h}(y) \text{ și } \sum_{j \in L_{hk}} \text{sgn}(x_j) = \sum_{j \in L_{hk}} \text{sgn}(y_j), \forall k \in \{r, \dots, q_h\}. \quad (2.5)$$

Propoziția 2.2.5 (TUNS (BODE) O.R. [114]). *Dacă $x \in \tilde{\Lambda}_{i_h}$ și $y \in \Lambda$, atunci $y \in \tilde{\Lambda}_{i_h}$ dacă și numai dacă*

$$\sum_{j \in L_{hk}} \text{sgn}(x_j) = \sum_{j \in L_{hk}} \text{sgn}(y_j), \forall k \in K_h. \quad (2.6)$$

Fie $h \in H$. În continuare vom studia proprietățile mulțimii $\tilde{\Lambda}_{i_h}$ relative la convexitate.

Fie $\Lambda \subseteq S \subseteq \mathbb{R}_+^n$, $h \in H$ și $x, y \in \Lambda$. Pentru fiecare $k \in K_h$, notăm $L_{hk}^x := \{j \in L_{hk} \mid \text{sgn}(x_j) = 1, \text{sgn}(y_j) = 0\}$.

Propoziția 2.2.7 (TUNS (BODE) O.R. [114]). *Dacă mulțimea $\Lambda \subseteq S$ este convexă, $h \in K_h$ și $y \in (\hat{\Lambda}_{i_h} \setminus \tilde{\Lambda}_{i_h})$, atunci există $x \in \tilde{\Lambda}_{i_h}$ astfel încât $[x, y] \subseteq (\hat{\Lambda}_{i_h} \setminus \tilde{\Lambda}_{i_h})$.*

Propoziția 2.2.8 (TUNS (BODE) O.R. [114]). *Dacă mulțimea $\Lambda \subseteq S$ este convexă, $h \in H$, $x, y \in \hat{\Lambda}_{i_h}$ și $[x, y] \cap \tilde{\Lambda}_{i_h} \neq \emptyset$, atunci $[x, y] \subseteq \tilde{\Lambda}_{i_h}$.*

Propoziția 2.2.9 (TUNS (BODE) O.R. [114]). *Dacă mulțimea $\Lambda \subseteq S$ este convexă, $h \in H$, $x, y \in \tilde{\Lambda}_{i_h}$, $x \neq y$, atunci $[x, y] \subseteq \tilde{\Lambda}_{i_h}$ dacă și numai dacă $L_{hk}^x = \emptyset$ (echivalent cu $L_{hk}^y = \emptyset$), oricare ar fi $k \in K_h$.*

Condiția $L_{hk}^x = \emptyset, \forall k \in K_h$ este esențială după cum rezultă din exemplul care urmează.

Exemplul 2.2.10 (TUNS (BODE) O.R. [114]). *Fie funcția $f = (f_1, f_2) : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}^2$, cu $f_1(x_1, x_2) = \max\{2\text{sgn}(x_1), 2\text{sgn}(x_2)\}$ și $f_2(x_1, x_2) = x_1 + x_2, \forall x = (x_1, x_2) \in \mathbb{R}^2$. Fie $\Lambda = [(2, 0), (0, 2)] = \{(2(1-\lambda), 2\lambda) \mid \lambda \in [0, 1]\}$. Avem $\hat{\Lambda}_1 = [(2, 0), (0, 2)]$, și $\tilde{\Lambda} = \{(2, 0), (0, 2)\}$. Evident că mulțimea $\tilde{\Lambda}$ nu este convexă. Luând $x = (2, 0)$ și $y = (0, 2)$ avem $L_{11}^x = \{1\} \neq \emptyset$, ceea ce indică faptul că ipoteza propoziției 2.2.9 nu este satisfăcută.*

În continuare introducem noțiunea de soluție optimă cu proprietatea P a problemei (LpBP).

Definiția 2.2.11 (TUNS (BODE) O.R. și LUPȘA L. [118]). *Un punct $x^0 \in S$ se numește soluție optimă cu proprietatea P a problemei (LpBP) sau punct de minim lexicografic cu proprietatea P a funcției f relativ la S , dacă x^0 este un punct de minim al funcției f_k relativ la mulțimea S_{k-1} pentru fiecare $k \in I$ și, în plus, dacă $k \in \{i_h \mid h \in H\}$ atunci este chiar un punct de minim cu proprietatea P a lui f_k relativ la mulțimea S_{k-1} .*

Mulțimea punctelor de minim lexicografic ale funcției f relativ la mulțimea S o vom nota prin \tilde{S} . În continuare dăm un exemplu în care determinăm mulțimea \tilde{S} .

Exemplul 2.2.12 (TUNS (BODE) O.R. [114]). *Să revenim la exemplul 2.2.3. Dacă $S = [1, 2] \times [0, 2] \times [0, 1] \times [0, 1]$, atunci avem $\tilde{S}_1 = \{(x_1, 0, 0, 0) \mid x_1 \in [1, 2]\}$ și $\tilde{S}_2 := \tilde{\Lambda} = \{(x_1, 0, 0, 0) \mid x_1 \in [1, 2]\}$. Ca urmare, $\tilde{\Lambda} = \{(x_1, 0, 0, 0) \mid x_1 \in [1, 2]\}$.*

2.3 Probleme de optimizare discretă lexicografică de tip timp

În acest paragraf vom studia problema (LpBP) în ipoteza că mulțimea S este o submulțime a lui \mathbb{N}^n , caz în care problema (LpBP) o vom nota prin (LDpBP) și o vom numi problemă de optimizare discretă lexicografică cu p funcții obiectiv de tip timp. Deși aparent astfel de probleme par foarte restrictive, ele se întâlnesc frecvent în viața cotidiană. Câteva exemple concrete vor fi studiate în celelalte capitole ale tezei.

Exemplul 2.3.1 (TUNS (BODE) O.R. și LUPȘA L. [118]).

Fie $S = \{(-1, -1), (-1/2, -1)\}$ și $f : S \rightarrow \mathbb{R}$, $f(x_1, x_2) = \max\{2x_1, x_2\}$, oricare ar fi $(x_1, x_2) \in S$. Punctele $x^0 = (-1, -1)$ și $x = (-1/2, -1)$ sunt ambele puncte de minim ale lui f relativ la S , dar numai $(-1, -1)$ este un punct de minim cu proprietatea P.

Exemplul 2.3.2 (TUNS (BODE) O.R. și LUPȘA L. [118]).

Fie $S = \{0, 1, 2\} \times \{1, 2, 3\} \times \{0, 1\}$ și fie funcția $f = (f_1, f_2, f_3) : \mathbb{R}^3 \rightarrow \mathbb{R}^3$, cu

$$f_1(x_1, x_2, x_3) = -5 + x_3^2 - x_3,$$

$$f_2(x_1, x_2, x_3) = \max\{2\text{sgn}(x_1), 2\text{sgn}(x_2), 3\text{sgn}(x_3)\},$$

$$f_3(x_1, x_2, x_3) = -8 + x_1^2 + x_3^2,$$

oricare ar fi $x = (x_1, x_2, x_3) \in \mathbb{R}^3$.
 Avem $\tilde{S} = \{(0, 1, 0), (0, 2, 0), (0, 3, 0)\}$.

Deoarece lucrăm în caz discret, pentru studiul proprietăților legate de convexitate a mulțimilor \hat{S} și \tilde{S} utilizăm noțiunile de mulțime 2-tare convexă relativ la \mathbb{N}^n și funcție 2-tare convexă relativ la $\mathbb{N}^n \times \mathbb{R}$ date în CRISTESCU G. și LUPȘA L. [23].

Fie $\Omega \subseteq \mathbb{R}_+^n$, $S \subseteq (\Omega \cap \mathbb{N}^n)$ și $f = (f_1, \dots, f_p) : \Omega \rightarrow \mathbb{R}^p$.

Teorema 2.3.6 (TUNS (BODE) O.R. și LUPȘA L. [118]). Dacă mulțimea $\Lambda \subseteq S$ este 2-tare convexă relativ la \mathbb{N}^n și $h \in H$, atunci $\hat{\Lambda}_{i_h}$, mulțimea punctelor de minim ale lui f_{i_h} relativ la Λ , este 2-tare convexă relativ la \mathbb{N}^n .

Corolar 2.3.7 (TUNS (BODE) O.R. și LUPȘA L. [118]). Dacă mulțimea S este nevidă și 2-tare convexă relativ la \mathbb{N}^n și funcțiile f_k , $k \in I \setminus \{i_h | h \in H\}$, sunt 2-tare convexe relativ la \mathbb{N}^n , atunci \hat{S} este 2-tare convexă relativ la \mathbb{N}^n .

Proprietăți similare obținem și pentru mulțimea punctelor de minim cu proprietatea P.

Propoziția 2.3.8 (LUPȘA L. și TUNS (BODE) O.R. [76]). Dacă mulțimea $\Lambda \subseteq S$ este 2-tare convexă relativ la \mathbb{N}^n , $h \in H$, y este un punct de minim al lui f_{i_h} relativ la Λ , dar $y \notin \tilde{\Lambda}_{i_h}$, atunci $(]x, y[\cap \mathbb{N}^n) \cap \tilde{\Lambda}_{i_h} = \emptyset$.

Corolar 2.3.9 (LUPȘA L. și TUNS (BODE) O.R. [76]). Dacă mulțimea $\Lambda \subseteq S$ este 2-tare convexă relativ la \mathbb{N}^n , $h \in H$ și $x, y \in \hat{\Lambda} \setminus \tilde{\Lambda}$ atunci

$$([x, y] \cap \mathbb{N}^n) \subseteq (\hat{\Lambda} \setminus \tilde{\Lambda}).$$

Propoziția 2.3.10 (LUPȘA L. și TUNS (BODE) O.R. [76]). *Dacă mulțimea $\Lambda \subseteq S$ este 2-tare convexă relativ la \mathbb{N}^n , $h \in H$, $x, y \in \hat{\Lambda}$ și există $z \in]x, y[\cap \mathbb{N}^n$ astfel încât $z \in \tilde{\Lambda}_{i_h}$, atunci $]x, y[\cap \mathbb{N}^n \subseteq \tilde{\Lambda}_{i_h}$.*

Propoziția 2.3.11 (LUPȘA L. și TUNS (BODE) O.R. [76]). *Dacă mulțimea $\Lambda \subseteq S$ este 2-tare convexă relativ la \mathbb{N}^n , $h \in H$, $x, y \in \tilde{\Lambda}_{i_h}$ și $]x, y[\cap \mathbb{N}^n \neq \emptyset$, atunci mulțimea $]x, y[$ este 2-tare convexă relativ la \mathbb{N}^n dacă și numai dacă $L_{hk}^x = \emptyset$ (sau echivalent $L_{hk}^y = \emptyset$), oricare ar fi $k \in K_h$.*

Condiția $L_{hk}^x = \emptyset, \forall k \in K_h$, este esențială după cum rezultă din exemplul care urmează.

Exemplul 2.3.12 (LUPȘA L. și TUNS (BODE) O.R. [76]).

Fie $S = \{(2, 0), (1, 1), (0, 2)\}$ și fie $f = (f_1, f_2) : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}^2$, cu $f_1(x_1, x_2) = x_1 + x_2$ și $f_2(x_1, x_2) = \max\{2\text{sgn}(x_1), 2\text{sgn}(x_2)\}$, oricare ar fi $x = (x_1, x_2) \in \mathbb{R}^2$. Avem $\tilde{S} = \{(2, 0), (0, 2)\}$. Deoarece $(1, 1) \in \hat{S}_2 \cap \mathbb{N}^2$, dar $(1, 1) \notin \tilde{S}$, deducem că mulțimea \tilde{S} nu este 2-tare convexă relativ la mulțimea \mathbb{N}^2 .

2.4 O metodă de determinare a soluțiilor optime cu proprietatea P ale problemei (LDpBP)

În acest paragraf demonstrăm o teoremă care permite determinarea unei soluții optime cu proprietatea P a problemei (LDpBP). Metoda se bazează pe tehnica ponderilor și reprezintă o generalizare a metodelor prezentate în BANDOPADHYAYA L. [6] și în ZAREPISHEH M. și KHORRAM E. [135].

Fie m, n, p numere naturale nenule, cu $1 \leq p \leq m$. Fie $I := \{1, \dots, m\}$, $J := \{1, \dots, n\}$, $H := \{1, \dots, p\}$ și fie $i_h, h \in H$, p numere naturale distincte cu proprietatea că $i_1 < \dots < i_p$.

Fie $S \subseteq \mathbb{N}^n$ și fie funcția vectorială $f = (f_1, \dots, f_m) : S \rightarrow \mathbb{N}^m$ cu p componente de tip timp, date prin (2.1), unde $t_{hj}, h \in H, j \in J$, sunt numere naturale. Considerăm problema:

$$(LDpBP) \quad \begin{cases} f(x) = (f_1(x), \dots, f_m(x)) \rightarrow \text{lex} - \min, \\ x \in S. \end{cases}$$

Pentru fiecare $h \in H$ construim $q_h + 1$ numere, astfel:

$$M_{hq_h} = 1 \tag{2.7}$$

și

$$M_{hk} = 1 + \sum_{j=k+1}^{q_h} M_{hj} \cdot \text{card}(L_{hj}), \quad \forall k \in \{q_{h-1}, \dots, 0\}. \tag{2.8}$$

Se vede imediat că

$$M_{h0} = 1 + \sum_{j=1}^{q_h} M_{hj} \cdot \text{card}(L_{hj}). \tag{2.9}$$

Fie

$$M_0 := 1 + \max\{M_{h0} | h \in H\}. \tag{2.10}$$

Evident că, oricare ar fi $r \in K_h$ avem

$$\sum_{k=r}^{q_h} M_{hk} \cdot \text{card}(L_{hk}) = \begin{cases} M_{h,r-1} - 1 \leq M_{h0} - 1 \leq M_0 - 1 < M_0, & \text{dacă } r > 1, \\ M_{h0} - 1 \leq M_0 - 1 < M_0, & \text{dacă } r = 1. \end{cases} \quad (2.11)$$

Pentru fiecare $i \in I$, fie \bar{f}_i un număr natural satisfăcând condiția $\bar{f}_i \geq 2$, astfel încât

$$f_i(x) \leq \bar{f}_i, \quad \forall x \in S. \quad (2.12)$$

Fie

$$\lambda = 1 + \max\{1 + M_0, \{\bar{f}_i | i \in I\}\}. \quad (2.13)$$

Ușor se vede că

$$\lambda^{m+1-i} - 2\lambda^{m-i} > 0, \quad \forall i \in I, \quad \text{și } \lambda^{m+2-i_{h_0}} - (M - 0 + 1)\lambda^{m-i_{h_0}} > 0, \quad \forall h \in H. \quad (2.14)$$

Următorul rezultat are un caracter pur tehnic și va fi utilizat în demonstrațiile ulterioare.

Observația 2.4.1 (TUNS (BODE) O.R. [115]). Fie $u, v \in S$, $u \neq v$, $i_0 \in I^c$, $h \in H$ și $k \in K_h$.

Următoarele inegalități sunt adevărate:

- (i) dacă $f_{i_0}(u) > f_{i_0}(v)$, atunci $f_{i_0}(u) - f_{i_0}(v) \geq 1$;
- (ii) $\sum_{i \in I^c, i \geq i_0} \lambda^{m-i} (f_i(u) - f_i(v)) \geq - \sum_{i \in I^c, i \geq i_0} \lambda^{m-i} f_i(v) > \sum_{i \in I^c, i \geq i_0} \lambda^{m+1-i}$;
- (iii) dacă $f_{i_h}(u) = z_{hs} \in Z_h$, atunci $\sum_{j \in L_{hs}} \text{sgn}(u_j) \geq 1$;
- (iv) $\sum_{j \in L_{hk}} (\text{sgn}(u_j) - \text{sgn}(v_j)) \geq - \sum_{j \in L_{hk}} \text{sgn}(v_j) \geq - \text{card}(L_{hk})$;
- (v) $\sum_{k \in K_h} M_{hk} \sum_{j \in L_{hk}} (\text{sgn}(u_j) - \text{sgn}(v_j)) \geq - \sum_{k \in K_h} M_{hk} \text{card}(L_{hk}) = 1 - M_{h0} > 1 - M_0$.

Să considerăm acum problema:

$$(PUP) \begin{cases} F(x) = M_0 \sum_{i \in I^c} \lambda^{m-i} f_i(x) + \sum_{h \in H} \lambda^{m+1-i_h} \sum_{k \in K_h} (M_{hk} \sum_{j \in L_{hk}} \text{sgn}(x_j)) \rightarrow \min, \\ x \in S. \end{cases}$$

Teorema 2.4.2 (TUNS (BODE) O.R. [115]). Un punct $x^0 \in S$ este un punct de optim cu proprietatea P al problemei (LDpBP) dacă și numai dacă el este o soluție optimă a problemei (PUP).

Capitolul 3

O aplicație referitoare la managementul costurilor unei firme

În acest capitol am prezentat o problemă concretă de management al costurilor. Modelul matematic atașat este o problemă de optimizare bilevel pe grafe. Funcția scop de nivel inferior este bicriterială. Am generalizat modelul obținut păstrând proprietățile caracteristice esențiale. Am dat condiții necesare și suficiente de optim în cazul problemei generalizate. Utilizând aceste rezultate, am indicat o metodă exactă de rezolvare a problemei generalizate bazată pe tehnica divizării. Utilizând teorema 2.4.2 am redus rezolvarea problemei de optimizare bicriterială de nivel inferior la rezolvarea unei probleme de optimizare a unei funcții scop scalare relativ la mulțimea subgrafelor unui graf, subgrafe ce satisfac anumite cerințe precizate. Revenind la modelul atașat problemei concrete, rezolvarea problemei se reduce la rezolvarea unei secvențe finite de perechi de probleme de tip voiajor comercial, adică la determinarea unui ciclu hamiltonian de cost minim care să treacă prin toate vârfurile grafului. Pentru rezolvarea problemei voiajorului comercial există numeroși algoritmi. Ca referințe bibliografice amintim APPLGATE D.L., BIXBY R.E., CHVÁTAL V. și COOK W.J. [4], GUTIN G. și PUNNEN A. [45], TOTH P. și VIGO D. [120].

Menționăm că în materialul bibliografic consultat nu am întâlnit studiat un astfel de tip de problemă. Problema studiată de noi poate fi considerată ca o generalizare a problemei rutelor. Ca lucrări de bază legate de problema rutelor amintim cărțile autorilor GUTIN G. și PUNNEN A. [45] și a autorilor TOTH P. și VIGO D. [120].

Rezultatele din acest capitol sunt conținute în lucrarea GOINA D. și TUNS (BODE) O.R. [43].

3.1 Problema colectării laptelui

O companie de prelucrare a laptelui colectează de două ori pe zi, dimineața și seara, lapte dintr-o anumită zonă agricolă. Punctele de colectare sunt situate pe șoselele care unesc satele din zona respectivă. Cantitatea de lapte livrat de un furnizor, la punctul de colectare de care el aparține, depinde de momentul în care se cere livrarea. Unii furnizori pot livra lapte de două ori pe zi. Alții pot aduce lapte numai dimineața, iar alții numai seara. De asemenea, există unii furnizori care pot stoca până seara laptele de dimineață, în condiții corespunzătoare de igienă, și pot să-l aducă la punctul de colectare numai seara. Laptele este transportat de la punctele de colectare

cu un tanc colector. Evident, nici dimineața, nici seara, cantitatea de lapte transportat nu poate depăși capacitatea tancului colector. Cunoscând cantitatea de lapte pe care o poate livra fiecare furnizor și regimul în care poate face el livrarea, capacitatea tancului colector, costul transportului tancului între oricare două puncte de colectare, sau între acestea și bază, se cere să se determine un plan de colectare astfel încât:

- să nu se depășească capacitatea tancului,
- tancul să ridice laptele de la un punct de colectare cel mult o dată, atât dimineața cât și seara,
- costul total al transporturilor efectuate zilnic de tanc să fie cât mai mic,
- pentru acest cost minim, cantitatea de lapte care este stocată să fie cât mai mică. Prin întocmirea unui plan de colectare înțelegem precizarea, pentru fiecare furnizor în parte, a cantității de lapte pe care trebuie să o livreze, a regimului în care aceasta trebuie livrată (dimineața, seara, dimineața și seara, stochează laptele de dimineața și îl livrează numai seara) și a punctului de colectare în care trebuie adusă și, de asemenea, precizarea traseului pe care trebuie să îl parcurgă tancul colector atât dimineața cât și seara, respectând cerințele impuse.

3.2 Generalizarea modelului matematic atașat problemei colectării laptelui

În acest paragraf, după ce se construiește modelul matematic atașat problemei laptelui, se dă o generalizare a acestuia. Pentru problema de optimizare corespunzătoare modelului atașat se dau condiții necesare și suficiente de optimalitate și se indică o metodă de rezolvare a ei, deci indirect și a problemei colectării laptelui. Vom prezenta direct generalizarea, precizând ce particularizare trebuie făcută pentru obținerea modelului matematic atașat problemei colectării laptelui.

Fie n un număr natural nenul, $N = \{1, \dots, n\}$, $G = (N, E)$ un graf neorientat valuat și fie $I \subset N$. Cu Λ vom nota mulțimea subgrafelor $\Gamma = (N_\Gamma, E_\Gamma)$ a lui G cu $N_\Gamma \neq \emptyset$ și $E_\Gamma \neq \emptyset$.

Fie \mathcal{C}_1 mulțimea acelor elemente $G_1 = (N_1, E_1)$ ale lui Λ care satisfac anumite condiții impuse nodurilor. De asemenea, fie \mathcal{C}_2 mulțimea acelor elemente $G_2 = (N_2, E_2)$ ale lui Λ care satisfac alte condiții impuse nodurilor. Fie $h : \Lambda \rightarrow \mathbb{R}$ și $g : \Lambda \rightarrow \mathbb{N}$ două funcții date, iar a și b numere pozitive date. Construim funcția $F : \Lambda \times \Lambda \rightarrow \mathbb{R}_+$ prin

$$F(G_1, G_2) = a \cdot h(G_1) + b \cdot h(G_2), \quad \forall (G_1, G_2) \in \Lambda \times \Lambda. \quad (3.1)$$

Considerăm următoarea problemă de optimizare bilevel, cu funcția scop de nivel inferior bicriterială,

$$(PBG) \quad \begin{cases} F(G_1, G_2) \rightarrow \min, \\ G_1 \in \mathcal{C}_1, \\ G_2 \in S^*(G_1), \end{cases}$$

unde $S^*(G_1)$ este mulțimea soluțiilor optime ale problemei

$$(P(G_1)) \quad \begin{cases} g(G_2) \rightarrow \min, \\ G_2 \in \mathcal{C}_2, \\ N_1 \cap N_2 \cap I = \emptyset. \end{cases}$$

Observăm că problema de nivel inferior are funcția scop bicriterială. În literatura de specialitate consultată nu am întâlnit studiate probleme de tipul problemei (PBG).

În cazul problemei colectării laptelui, n este cu 2 mai mare decât numărul punctelor de colectare. Mulțimea $\{1, \dots, n\}$ va corespunde punctelor de colectare la care se adaugă punctul din care pleacă tancul colector și punctul în care se întoarce. Mulțimea E a muchiilor corespunzătoare grafului $G = (N, E)$ va corespunde drumurilor care unesc punctele corespunzătoare nodurilor grafului. Valoarea grafului corespunde costurilor drumurilor. \mathcal{C}_1 reprezintă mulțimea subgrafelor lui G , care satisfac condiția că nodurile lor corespund centrelor de colectare din care se va colecta laptele dimineața. \mathcal{C}_2 reprezintă mulțimea subgrafelor lui G , care satisfac condiția că nodurile corespund locațiilor de unde se va colecta laptele seara. Mulțimea I corespunde locațiilor în care laptele de dimineață poate fi stocat și preluat abia seara. În problema laptelui avem $a = b = 1$. Pentru fiecare $\Gamma \in \Lambda$, $h(\Gamma)$ va fi egal cu valoarea ciclului Hamiltonian minimal în raport cu costul format cu vârfurile lui Γ . Numărul $g(\Gamma)$ este egal cu cantitatea de lapte stocată.

În continuare vom da o metodă exactă de rezolvare a problemei (PBG), bazându-ne pe tehnica divizării. În acest scop vom uza de particularitățile funcției scop și ale restricțiilor (mai precis de condiția ca $N_1 \cap N_2 \cap I = \emptyset$).

Fie

$$S := \left\{ (G_1, G_2) \in \Lambda \times \Lambda \mid G_1 \in \mathcal{C}_1, G_2 \in \mathcal{C}_2, N_1 \cap N_2 \cap I = \emptyset \right\}$$

și

$$S_1 = \left\{ G_1 \in \Lambda \mid \exists G_2 \in \Lambda \text{ s. t. } (G_1, G_2) \in S \right\},$$

adică

$$S_1 = \left\{ G_1 \in \mathcal{C}_1 \mid \exists G_2 \in \mathcal{C}_2 \text{ s. t. } N_1 \cap N_2 \cap I = \emptyset \right\}.$$

Pentru fiecare $G_1 \in S_1$ considerăm mulțimea

$$S(G_1) = \left\{ G_2 \in \mathcal{C}_2 \mid (G_1, G_2) \in S \right\} = \left\{ G_2 \in \mathcal{C}_2 \mid N_1 \cap N_2 \cap I = \emptyset \right\}.$$

Se vede imediat că $S(G_1)$ este mulțimea soluțiilor admisibile ale problemei $(P(G_1))$.

Fie $H \in 2^I$. Considerăm problemele:

$$(P_1(H)) \quad \begin{cases} h(G_1) \rightarrow \min, \\ G_1 \in \mathcal{C}_1, \\ N_1 \cap I = H \end{cases}$$

și

$$(P_2(H)) \quad \begin{cases} \begin{pmatrix} g(G_2) \\ h(G_2) \end{pmatrix} \rightarrow \text{lex} - \min, \\ G_2 \in \mathcal{C}_2, \\ N_2 \cap H = \emptyset. \end{cases}$$

Să notăm cu h_1^H valoarea optimă a problemei $(P_1(H))$ și cu (g_2^H, h_2^H) valoarea optimă a problemei $(P_2(H))$.

Construim funcția $\tilde{F} : 2^I \rightarrow \mathbb{R}$,

$$\tilde{F}(H) = a \cdot h_1^H + b \cdot h_2^H, \quad \forall H \in 2^I, \quad (3.2)$$

și considerăm problema de optimizare:

$$(PP) \quad \begin{cases} \tilde{F}(H) \rightarrow \min, \\ H \in 2^I. \end{cases}$$

În cele ce urmează vom stabili câteva legături între soluțiile admisibile ale problemelor (PBG) și (PP) și apoi între cele optime.

Lema 3.2.1 (GOINA D. și TUNS (BODE) O.R. [43]). *Dacă $G_1^0 \in \mathcal{C}_1$, G_2^0 este o soluție admisibilă a problemei $(P(G_1^0))$ și $H^0 = N_1^0 \cap I$, atunci G_2^0 este o soluție admisibilă a problemei $(P_2(H^0))$.*

Lema 3.2.2 (GOINA D. și TUNS (BODE) O.R. [43]). *Dacă (G_1^0, G_2^0) este o soluție admisibilă a problemei (PBG) și $H^0 = N_1^0 \cap I$, atunci G_1^0 este o soluție admisibilă a problemei $(P_1(H^0))$ și G_2^0 este o soluție admisibilă a problemei $(P_2(H^0))$.*

Lema 3.2.3 (GOINA D. și TUNS (BODE) O.R. [43]). *Dacă $H^0 \in 2^I$, G_1^0 este o soluție admisibilă a problemei $(P_1(H^0))$ și G_2^0 este o soluție optimă a problemei $(P_2(H^0))$, atunci (G_1^0, G_2^0) este o soluție admisibilă a problemei (PBG).*

Teorema 3.2.4 (GOINA D. și TUNS (BODE) O.R. [43]). *Dacă (G_1^0, G_2^0) este o soluție optimă a problemei (PBG), atunci, luând $H^0 = N_1^0 \cap I$, următoarele propoziții sunt adevărate:*

- i) G_1^0 este o soluție optimă a problemei $(P_1(H^0))$;
- ii) G_2^0 este o soluție optimă a problemei $(P_2(H^0))$;
- iii) H^0 este o soluție optimă a problemei (PP).

Teorema 3.2.5 (GOINA D. și TUNS (BODE) O.R. [43]). *Dacă H^0 este o soluție optimă a problemei (PP) și G_1^0 , respectiv G_2^0 , este o soluție optimă a problemei $(P_1(H^0))$, respectiv $(P_2(H^0))$, atunci (G_1^0, G_2^0) este o soluție optimă a problemei (PBG).*

Să remarcăm faptul că problema $(P_2(H^0))$ este o problemă de optimizare lexicografică bicriterială. Pentru rezolvarea ei putem utiliza metoda introdusă în paragraful 4.2, particularizând-o corespunzător.

Fie

$$\lambda \geq 1 + \max\{F(G_1, G_2), \forall (G_1, G_2) \in \Lambda\}. \quad (3.3)$$

Fie $G_1 \in S_1$ și fie $H \in 2^I$ astfel încât

$$N_1 \cap I = H. \quad (3.4)$$

Construim problema

$$(PL_2(H)) \quad \begin{cases} \lambda \cdot g(G_2) + F(G_1, G_2) \rightarrow \min, \\ G_2 \in \mathcal{C}_2, \\ H \cap N_2 = \emptyset. \end{cases}$$

Teorema 3.2.6 (GOINA D. și TUNS (BODE) O.R. [43]). *Dacă $G_1 \in S_1$ și $H \in 2^I$ satisface condiția (3.4), atunci un element $G_2 \in \mathcal{C}_2$ este soluție optimă a problemei $(PL_2(H))$ dacă și numai dacă este soluție optimă a problemei $(P_2(H))$.*

Observația 3.2.7 *Ținând cont de teorema 3.2.6, putem reduce rezolvarea problemei (PBG) la rezolvarea unei secvențe finite de perechi de probleme $(P_1(H), P_2(H))$, în care parametrul H parcurge mulțimea 2^I .*

Rezultatele din paragraful 2 al acestui capitol pot fi generalizate, ceea ce ne propunem să facem într-o lucrare ulterioară.

Capitolul 4

Aplicații ale optimizării multicriteriale relative la programele de pregătire profesională a șomerilor

Educația reprezintă un proces de învățare continuă (pe parcursul întregii vieți). Din acest motiv, se impune necesitatea participării la cursuri de formare profesională, deoarece persoanele cu un nivel de calificare mai ridicat se adaptează mai rapid la schimbările tehnologice și au o productivitate mai ridicată pe termen lung. Diferite aspecte (probleme) legate de cursurile de formare profesională pot fi găsite în lucrările GUȚ C.M. și BODE O.R. [48], GUȚ C.M., VORZSAK M., CHIFU C.I. și BODE O.R. [49], GUȚ C.M., VORZSAK M. și BODE (TUNS) O.R. [50].

Având în vedere importanța persoanelor calificate, trebuie să menționăm că o problemă majoră cu care se confruntă instituțiile din țară și străinătate este cea a lipsei resurselor financiare alocate cursurilor de formare profesională pentru șomeri. O problemă care apare frecvent este insuficiența fondurilor bugetare alocate cursurilor de formare profesională, care să permită fiecărui șomer să beneficieze gratuit de aceste cursuri. Prin urmare, diferite probleme economice privind alocarea persoanelor pentru a participa la cursurile de formare profesională sau lipsa resurselor financiare alocate acestor cursuri pot fi găsite în diferite situații din viața de zi cu zi. În acest capitol, studiem din punct de vedere al optimizării diferitele probleme economice care apar și care sunt rezolvate în practică intuitiv.

Contribuțiile autoarei cu privire la aceste subiecte au fost publicate în articolele în colaborare TUNS (BODE) O.R. și NEAMȚIU L. [119] sau în TUNS (BODE) O.R. [116].

4.1 Noțiuni și rezultate relative la problemele de asignare

În situațiile din viața de zi cu zi, putem găsi diferite probleme economice care implică participarea șomerilor la cursurile de formare profesională. Având în vedere că vom utiliza ca și instrument matematic problemele de asignare, începem cu o scurtă prezentare a acestor tipuri de probleme. Ca lucrări de referință în acest domeniu, dorim să menționăm [16], [18], [36], [38], [41], [44], [65], [92], [98] și [125].

De-a lungul timpului, problemele de asignare au cunoscut și alte diferite generalizări. O imagine de ansamblu foarte utilă în ceea ce privește varietatea modelelor problemelor de asignare se

găsește în PENTICO D.W. [92]. Această lucrare oferă un studiu cuprinzător a diferitelor variante de probleme de asignare, care au apărut în literatura de specialitate, cum ar fi: problema lexicografică de tip timp, problema de asignare cu side constraints și problema r -lexicografică multi-obiectiv. Problema lexicografică de tip timp a fost studiată de exemplu în BURKARD R.E. și RENDL F. [16] sau în SOKKALINGAM P.T. și ANEJA Y.P. [105]. O altă lucrare foarte utilă pentru cercetători și practicanți este cea a lui BURKARD R., DELL'AMICO M. și MARTELLO S. [15]. Aceasta oferă un studiu cuprinzător a problemelor de asignare de la începuturile lor conceptuale, până în zilele noastre.

În [63] KHANMOHAMMADI S., HAJIHA A. și JASSBI J. introduc o așa numită matrice a calificării folosită pentru a clasifica și selecta persoanele calificate pentru diferite munci cu scopul de a optimiza forța de muncă în cadrul organizației.

Bazându-ne pe lucrările autoarei cu un preponderent caracter economic (a se vedea [48], [49] și [50]), una dintre problemele critice care se găsește în diferite situații din viața de zi cu zi și care trebuie rezolvată este cea a recalificării șomerilor. Prin urmare, modelele matematice, pe care le-am introdus în prezenta teză cu scopul de a selecta persoanele potrivite pentru diferite cursuri de formare profesională, sunt utilizate pentru rezolvarea diferitelor tipuri de probleme de optimizare, care pot fi văzute ca probleme generale de asignare.

4.2 Formularea problemelor economice

Vom prezenta în continuare două dintre problemele ridicate relative la repartizarea șomerilor la cursurile de formare (recalificare) profesională. În aceeași perioadă de timp se organizează mai multe cursuri pentru recalificarea șomerilor. Fiecare curs are atașat un număr, denumit eficacitate, calculat în funcție de șansa pe care o are ca să se angajeze un șomer care a absolvit acel curs. De asemenea, pentru fiecare șomer și fiecare curs, se construiește un număr, numit scor, ținând cont de date legate de experiența profesională anterioară, de pregătirea profesională, de aptitudini, de interesul pe care îl manifestă pentru acel curs etc. De asemenea se cunoaște numărul locurilor pentru fiecare curs.

Problema (AEP₁). În ipoteza că numărul total al locurilor la cursurile de formare este mai mare decât cel al șomerilor, se cere să se determine o repartizare a șomerilor la cursuri astfel încât:

- i) fiecare șomer să fie înscris exact la un curs;
- ii) cel mai mic scor corespunzător unui șomer înscris la un curs să fie cât mai mare;
- iii) cursul pentru care se atinge acest scor să aibă o eficiență cât mai mare;
- iv) numărul de șomeri pentru care scorul personal la cursul la care este înscris este egal cu scorul minim să fie cât mai mic.

Problema (AEP₂). În ipoteza că numărul total al locurilor la cursurile de formare este mai mic sau cel mult egal cu numărul șomerilor, se cere să se determine o repartizare a șomerilor la cursuri astfel încât:

- i) numărul de șomeri calificați prin aceste cursuri să fie cât mai mare;
- ii) cel mai mic scor corespunzător unui șomer înscris la un curs să fie cât mai mare;
- iii) un șomer să urmeze cel mult un curs.

Înainte de a construi modelele matematice atașate acestor probleme precizăm notațiile

utilizate:

- m este numărul total al cursurilor de formare și $I = \{1, \dots, m\}$;
- cursurile vor fi numerotate de la 1 la m ;
- e_i , $i \in I$, eficacitatea cursului i ;
- n numărul total al șomerilor și $J = \{1, \dots, n\}$;
- a_i , $i \in I$, numărul maxim al persoanelor care pot participa la cursurile de formare profesională i , $i \in I$;
- r_{ij} , $i \in I$, $j \in J$, scorul obținut de șomerul j pentru cursul i , $R \in \mathcal{M}_{m \times n}(\mathbb{R}_+^*)$, $R = [r_{ij}]$ matricea scorurilor.

4.3 Studiul problemei (AEP_1)

În acest paragraf facem un studiu al problemei (AEP_1).

4.3.1 Modelul matematic atașat problemei (AEP_1)

Facem ipoteza de lucru că numerotarea cursurilor s-a făcut în ordinea descrescătoare a eficacității lor, adică avem $e_i \geq e_{i+1}$, $\forall i \in I$.

Fie \mathcal{Y} mulțimea matricelor $Y = [y_{ij}] \in M_{m \times n}(\mathbb{R})$ care satisfac următoarele restricții:

$$y_{ij} \in \{0, 1\}, \forall i \in I, \forall j \in J; \quad (4.1)$$

$$\sum_{i \in I} y_{ij} = 1, \forall j \in J; \quad (4.2)$$

$$\sum_{j \in J} y_{ij} \leq a_i, \forall i \in I. \quad (4.3)$$

Fie $f = (f_1, f_2, f_3) : \mathcal{Y} \rightarrow \mathbb{R}^3$ funcția dată prin: $\forall Y \in \mathcal{Y}$,

$$f_1(Y) = \min \left\{ r_{ij} \mid i \in I, j \in J, y_{ij} = 1 \right\}, \quad (4.4)$$

$$f_2(Y) = \min \left\{ i \in I \mid \exists j \in J \text{ astfel încât } r_{ij} y_{ij} = f_1(Y) \right\}, \quad (4.5)$$

$$f_3(Y) = \sum_{(i,j) \in I \times J; r_{ij} y_{ij} = f_1(Y); i \geq f_2(Y)} y_{ij}. \quad (4.6)$$

Lucrăm în ipoteza

$$\sum_{i \in I} a_i \geq n, \quad (4.7)$$

ceea ce asigură faptul că $\mathcal{Y} \neq \emptyset$. Remarcăm faptul că dacă ipoteza (4.7) nu este satisfăcută, atunci $\mathcal{Y} = \emptyset$.

Modelul matematic corespunzător problemei (AEP₁) va fi notat prin:

$$(PS) \quad \begin{cases} f(Y) \rightarrow \text{lex} - \max - \max - \min, \\ Y \in \mathcal{Y}. \end{cases} \quad (4.8)$$

Definiția 4.3.2 (TUNS (BODE) O.R. and NEAMȚIU L. [119]). *Un punct $Y^0 \in \mathcal{Y}$ se numește soluție optimă a problemei (PS) dacă nu există un punct $Y \in \mathcal{Y}$ astfel încât una dintre următoarele condiții să fie îndeplinită:*

- i) $f_1(Y) > f_1(Y^0)$;
- ii) $f_1(Y) = f_1(Y^0)$ și $f_2(Y) > f_2(Y^0)$;
- iii) $f_1(Y) = f_1(Y^0)$, $f_2(Y) = f_2(Y^0)$ și $f_3(Y) < f_3(Y^0)$.

Remarcăm faptul că modelul atașat problemei (AEP₁) este o problemă de optimizare lexicografică. Dacă luăm în considerare restricțiile (4.2) și (4.3), și funcția f_1 , problema (PS) poate fi privită ca o problemă de transport neechilibrată de tip timp în care variabilele pot lua numai valorile 0 și 1, mai precis o problemă de tip E cu funcția scop de tip timp. Pe de altă parte, dacă luăm în considerare funcția f_1 și restricția (4.1), problema (PS) poate fi văzută ca o generalizare a problemei de asignare cu funcție scop de tip timp.

Ținând cont de cele prezentate în Capitolul 2, problema (PS) este o problemă de asignare lexicografică tricriterială de tip timp. Soluția sa optimă este un punct de minim lexicografic al funcției f , dar nu este un punct de minim cu proprietatea "pipeline". Totuși soluția optimă îndeplinește, datorită formei funcției f_3 , o condiție de tip "pipeline". Ca atare, putem considera problema (PS) ca o variantă a problemei studiate în Capitolul 2. Necoincizând, după cunoștința noastră, cu nici una dintre problemele studiate în literatura de specialitate, o vom studia pentru a putea da o metodă de rezolvare.

Forma particulară a componentelor scalare ale funcției scop, precum și cea a mulțimii soluțiilor admisibile, permite elaborarea unei metode specifice de rezolvare.

4.3.2 Condiții necesare și suficiente de optimalitate pentru (PS)

Fie

$$\lambda = \min\{r_{ij} \mid i \in I, j \in J\}, \quad (4.9)$$

$$h = \min\{i \in I \mid \exists k \in J \text{ astfel încât } r_{ik} = \lambda\}, \quad (4.10)$$

$$J_{h,\lambda} = \{j \in J \mid r_{hj} = \lambda\}, \quad (4.11)$$

și

$$q = \text{card}(J_{h,\lambda}). \quad (4.12)$$

În funcție de sensul inegalității dintre $\sum_{i \in I} a_i$ și $n + q$, vom deosebi două situații distincte, puse în evidență de propozițiile ce urmează.

Propoziția 4.3.3 (TUNS (BODE) O.R. și NEAMȚIU L. [119]). *Dacă*

$$\sum_{i \in I} a_i < n + q, \quad (4.13)$$

atunci pentru fiecare soluție admisibilă $Y \in \mathcal{Y}$ avem:

$$f_1(Y) = \lambda \quad (4.14)$$

și

$$f_2(Y) = h. \quad (4.15)$$

Observația 4.3.4 Dacă condiția (4.13) este îndeplinită, atunci, pentru fiecare soluție optimă $Y^0 \in \mathcal{Y}$ a problemei (PS), avem $f_1(Y^0) = \lambda$ și $f_2(Y^0) = h$.

Propoziția 4.3.5 (TUNS (BODE) O.R. și NEAMȚIU L. [119]). Fie $Y^0 \in \mathcal{Y}$ o soluție optimă a problemei (PS). Dacă

$$\sum_{i \in I} a_i \geq n + q, \quad (4.16)$$

atunci avem

$$y_{hj}^0 = 0, \quad \forall j \in J_{h,\lambda}. \quad (4.17)$$

Din această propoziție rezultă că, dacă $q = n$, atunci a determina soluția optimă a problemei (PS) este echivalent cu determinarea unei soluții optime a unei probleme de același tip ca și (PS), dar în care, în matricea scorurilor, linia h nu apare. Prin urmare, în continuare, presupunem că $q < n$.

În construirea unei metode de rezolvare a problemei (PS) am mers pe ideea obținerii soluției optime în două etape. În prima etapă, determinăm un punct de minim lexicografic Y^0 al funcției bicriteriale ale cărei componente scalare sunt f_1 și f_2 pe mulțimea \mathcal{Y} . În a doua etapă verificăm dacă Y^0 este și soluție optimă a problemei (PS). Dacă nu este o soluție optimă, indicăm un mod de a înlocui Y^0 cu un alt punct de minim lexicografic. Procedeu continuă până când se găsește soluția optimă a problemei (PS). Deoarece mulțimea \mathcal{Y} este finită, evident metoda indicată de noi este o metodă care conduce, după un număr finit de iterații, la o soluție optimă.

În continuare vom studia problema

$$(PM) \quad \begin{cases} \varphi(Y) = \begin{pmatrix} f_1(Y) \\ f_2(Y) \end{pmatrix} \rightarrow \text{lex} - \max - \max, \\ Y \in \mathcal{Y}. \end{cases} \quad (4.18)$$

Fie $\lambda \in \mathbb{R}_+^n$ și $h \in I$. Cu ajutorul acestor numere construim matricea $C_{\lambda,h} = [c_{ij}]$, unde

$$c_{ij} = \begin{cases} 0, & \text{dacă } r_{ij} > \lambda, \\ 1, & \text{dacă } r_{ij} = \lambda \text{ și } i \geq h, \\ n + 1, & \text{dacă } (r_{ij} < \lambda) \text{ sau } (r_{ij} = \lambda \text{ și } i < h). \end{cases} \quad (4.19)$$

Considerăm acum problema

$$(AC_{\lambda,h}) \quad \begin{cases} \sum_{i \in I} \sum_{j \in J} c_{ij} y_{ij} \rightarrow \min, \\ Y \in \mathcal{Y}. \end{cases} \quad (4.20)$$

Următoarele rezultate reflectă legătura existentă între soluțiile optime ale problemelor (PS), (PM) și $(AC_{\lambda,h})$.

Propoziția 4.3.6 (TUNS (BODE) O.R. și NEAMȚIU L. [119]). Dacă $\tilde{Y} \in \mathcal{Y}$ este o soluție optimă a problemei (PS), $\lambda = f_1(\tilde{Y})$ și $h = f_2(\tilde{Y})$, atunci \tilde{Y} este o soluție optimă a problemei (PM) și o soluție optimă a problemei (AC _{λ, h}).

Propoziția 4.3.7 (TUNS (BODE) O.R. și NEAMȚIU L. [119]). Dacă $\tilde{Y} \in \mathcal{Y}$ este o soluție optimă a problemei (PM) și o soluție optimă a problemei (AC _{λ, h}), unde $\lambda = f_1(\tilde{Y})$ și $h = f_2(\tilde{Y})$, atunci \tilde{Y} este o soluție optimă a problemei (PS).

Din propozițiile 4.3.6 și 4.3.7 rezultă că putem reduce rezolvarea problemei (PS) la determinarea acelei soluții optime Y a problemei (PM) care, în același timp, este și soluție optimă a problemei (AC _{λ, h}), cu $\lambda = f_1(\tilde{Y})$ și $h = f_2(\tilde{Y})$.

Deoarece problema (AC _{λ, h}) este o problemă de transport neechilibrată, vom construi mai întâi problema de transport echilibrată corespunzătoare, adăugând o linie.. Fie $\bar{J} = J \cup \{n+1\}$,

$$b_j = 1, \forall j \in J, b_{n+1} = \sum_{s \in I} a_s - n, \quad (4.21)$$

$$c_{ij}^* = \begin{cases} c_{ij}, & \text{dacă } i \in I, j \in J, \\ 0, & \text{dacă } i \in I, j = n+1, \end{cases} \quad (4.22)$$

și

$$\mathcal{Z} = \{Z = [z_{ij}] \in M_{m \times \{n+1\}}(\{0, 1\}) \mid \sum_{j \in J} z_{ij} = a_i, \forall i \in I, \sum_{i \in I} z_{ij} = b_j, \forall j \in \bar{J}\}.$$

Să considerăm acum următoarea problemă de transport echilibrată:

$$(AC_{\lambda, h}^*) \begin{cases} f_c^*(Z) = \sum_{i \in I} \sum_{j \in \bar{J}} c_{ij}^* z_{ij} \rightarrow \min, \\ Z \in \mathcal{Z}. \end{cases} \quad (4.23)$$

Aplicând problemei (AC _{λ, h} ^{*}) teorema planului potențial și ținând cont de legătura dintre problemele (AC _{λ, h} ^{*}) și (AC _{λ, h}) obținem următoarea condiție necesară și suficientă de optimalitate.

Teorema 4.3.8 (TUNS (BODE) O.R. [116]). $Y \in \mathcal{Y}$ este o soluție optimă a problemei (AC _{λ, h}) dacă și numai dacă

$$\sum_{s \in I} c_{sj} y_{sj} \leq c_{ij}, \forall i \in I, \forall j \in J. \quad (4.24)$$

Din propozițiile 4.3.6 și 4.3.7 și din teorema 4.3.8 obținem următorul rezultat important.

Teorema 4.3.14 (TUNS (BODE) O.R. [116]). Matricea $\tilde{Y} \in \mathcal{Y}$ este o soluție optimă a problemei (PS) dacă și numai dacă \tilde{Y} este o soluție optimă a problemei (PM) și

$$\sum_{s \in I} c_{sj} y_{sj} \leq c_{ij}, \forall i \in I, \forall j \in J, \quad (4.25)$$

unde

$$c_{ij} = \begin{cases} 0, & \text{dacă } r_{ij} > f_1(\tilde{Y}), \\ 1, & \text{dacă } r_{ij} = f_1(\tilde{Y}) \text{ și } i \geq f_2(\tilde{Y}), \\ n+1, & \text{dacă } (r_{ij} < f_1(\tilde{Y})) \text{ sau } (r_{ij} = f_1(\tilde{Y}) \text{ și } i < f_2(\tilde{Y})). \end{cases} \quad (4.26)$$

4.3.3 O tehnică de rezolvare a problemei (PM)

Utilizând Propozițiile 4.3.3 și 4.3.5, în teză dăm un algoritm polinomial pentru rezolvarea problemei (PM). Eficiența acestui algoritm constă în faptul că nu se pornește de la o soluție admisibilă, care este apoi îmbunătățită, ci soluția optimă se obține prin parcurgerea succesivă, de sus în jos și de la dreapta la stânga a matricei scorurilor în vederea eliminării a cel puțin unui element și fixarea valorii variabilei corespunzătoare lui. Menționăm că această tehnică poate fi utilizată și pentru rezolvarea problemei de tip timp de asignare. După prezentarea detaliată a acestei metode, ea este ilustrată printr-un exemplu.

4.4 Studiul problemei (AEP_2)

În prezentul paragraf modelăm matematic și rezolvăm cea de a doua problemă economică în condițiile în care, pe de o parte, nu există nici o restricție în ceea ce privește bugetul alocat pentru cursurile de formare profesională și, pe de altă parte, în condițiile în care numărul maxim de persoane care pot participa la aceste cursuri este mai mic decât numărul total de șomeri înregistrați care au nevoie de a participa la aceste cursuri. Scopul urmărit este acela de a cursa cât mai mulți șomeri, cel mai mic scor atins de un șomer asignat la un curs să fie cât mai mare și numărul celor pentru care se atinge scorul minim să fie cât mai mic.

În aceste condiții, în cele ce urmează vom lucra în ipoteza că

$$\sum_{i \in I} a_i < n. \quad (4.27)$$

Utilizând notațiile introduse în subsecțiunea 4.2, considerăm următoarea problemă de optimizare lexicografică:

$$(PMR) \quad \left\{ \begin{array}{l} \varphi_1(Y) = \left(\begin{array}{l} \sum_{i \in I} \sum_{j \in J} y_{ij} \\ \min \{ r_{ij} \mid i \in I, j \in J, y_{ij} = 1 \} \end{array} \right) \rightarrow lex - \max - \max, \\ \sum_{j \in J} y_{ij} \leq a_i, \forall i \in I, \\ \sum_{i \in I} y_{ij} \leq 1, \forall j \in J, \\ y_{ij} \in \{0, 1\}, \forall i \in I, \forall j \in J. \end{array} \right. \quad (4.28)$$

Vom nota prin Ω mulțimea soluțiilor admisibile ale problemei (PMR), adică

$$\Omega = \left\{ Y = [y_{ij}] \in \mathcal{M}_{m \times n}(\{0, 1\}) \mid \sum_{i \in I} y_{ij} \leq 1, \forall j \in J; \sum_{j \in J} y_{ij} \leq a_i, \forall i \in I \right\}. \quad (4.29)$$

Deoarece lucrăm în ipoteza (4.27), valoarea maximă a sumei $\sum_{i \in I} \sum_{j \in J} y_{ij}$ este $\sum_{i \in I} a_i$.

Observăm faptul că dacă luăm

$$y_{ij}^* = \begin{cases} 1, & \text{dacă } i = 1, j \in \{1, \dots, a_1\}, \\ 0, & \text{dacă } i = 1, j \in \{a_1 + 1, \dots, \sum_{i \in I} a_i\}, \\ 1, & \text{dacă } i \in I \setminus \{1\}, j \in \left\{ \sum_{k=1}^{i-1} (a_k + 1), \dots, \sum_{k=1}^i a_k \right\}, \\ 0, & \text{dacă } i \in I \setminus \{1\}, j \in \left\{ 1, \dots, \sum_{k=1}^{i-1} a_k \right\} \cup \left\{ \sum_{k=1}^i (a_k + 1), \dots, n \right\}. \end{cases} \quad (4.30)$$

atunci obținem că $Y^* = [y_{ij}^*] \in \Omega$. Mai mult,

$$\sum_{i \in I} \sum_{j \in J} y_{ij}^0 = a_1 + \dots + a_i + \dots + a_m.$$

Bazându-ne pe cele de mai sus, rezolvarea problemei (PMR) este redusă la rezolvarea următoarei probleme:

$$(PMR_1) \quad \begin{cases} \min \left\{ r_{ij} \mid i \in I, j \in J, \sum_{j \in J} y_{ij} = a_i, \forall i \in I, \right. \\ \left. \sum_{i \in I} y_{ij} \leq 1, \forall j \in J, \right. \\ \left. y_{ij} \in \{0, 1\}, \forall i \in I, \forall j \in J. \right. \end{cases} \quad (4.31)$$

În continuare vom aduce o modificare problemei (PMR₂) astfel încât să poată fi rezolvată aplicând metoda descrisă înainte pentru rezolvarea problemei (PM).

Fie $r_{m+1,j} := 1 + \max\{r_{ij} \mid i \in I, j \in J\}$, $a_{m+1} := n - \sum_{i \in I} a_i$ și $\bar{I} := I \cup \{m+1\}$.

Considerăm problema:

$$(PMR_2) \quad \begin{cases} \min \left\{ r_{ij} y_{ij} \mid i \in \bar{I}, j \in J \right\} \rightarrow \max, \\ \sum_{j \in J} y_{ij} = a_i, \forall i \in \bar{I}, \\ \sum_{i \in \bar{I}} y_{ij} = 1, \forall j \in J, \\ y_{ij} \in \{0, 1\}, \forall i \in \bar{I}, \forall j \in J. \end{cases} \quad (4.32)$$

Propoziția 4.4.1 (TUNS (BODE) O.R. [116]). *i) Dacă $\bar{Y} = [\bar{y}_{ij}] \in \mathcal{M}_{(m+1) \times n}(\{0, 1\})$ este o soluție optimă a problemei (PMR₂), atunci $Y^* = [y_{ij}^*] \in \mathcal{M}_{m \times n}(\{0, 1\})$ este o soluție optimă a problemei (PMR₁).*

ii) Dacă $Y^ = [y_{ij}^*] \in \mathcal{M}_{m \times n}(\{0, 1\})$ este o soluție optimă a problemei (PMR₁), atunci luând*

$$\bar{y}_{m+1,j} = \begin{cases} 0, & \text{dacă } \sum_{i \in I} y_{ij}^* = 1 \\ 1, & \text{dacă } \sum_{i \in I} y_{ij}^* = 0 \end{cases}, \forall j \in J, \quad (4.33)$$

și $\bar{y}_{ij} = y_{ij}^*, \forall i \in I, \forall j \in J$, obținem că matricea $\bar{Y} = [\bar{y}_{ij}] \in \mathcal{M}_{(m+1) \times n}(\{0, 1\})$ este o soluție

optimă a problemei (PMR_2).

Rezolvarea problemei (PMR_2) poate fi făcută aplicând tehnica descrisă în paragraful de mai sus. În teză este dat un exemplu simplu cu scopul de a evidenția cum se aplică acest algoritm.

Capitolul 5

Aplicații practice legate de optimizarea portofoliilor

Experiența profesională pe care am dobândit-o până acum în domeniul economic mi-a dovedit că instrumentele matematice pot simplifica procesul decizional al managementului firmei, astfel încât rezultatele activității întreprinse să fie avantajoase. Una dintre cele mai dificile sarcini care presupun asumarea unei decizii importante este decizia de investiție, deoarece aceasta presupune folosirea (investirea) unei sume de bani cu scopul de a obține o sumă mai mare. Dar dacă investiția este făcută fără a ține cont de anumite restricții, rezultatul poate fi nefavorabil investitorului. Din acest motiv, în prezentul capitol obiectivul este de a identifica problemele economico-financiare legate de teoria portofoliului, unde prin utilizarea optimizării suntem ghidați spre obținerea soluțiilor optime viabile din punct de vedere practic. Prin urmare, în cadrul acestui capitol ne îndreptăm atenția spre modelarea matematică și spre rezolvarea problemelor asociate cu optimizarea portofoliilor.

Contribuțiile autoarei cu privire la aceste subiecte au fost publicate în LUPȘA L. și TUNS (BODE) O.R. [75] și în TUNS (BODE) O.R. [110], [111] și [112].

Analizarea problemei de selecție a portofoliului privită ca o problemă de optimizare bicriterială, ne-a permis să obținem o nouă funcție obiectiv pentru investitor. Astfel se introduce un nou model matematic pentru problema de selecție a portofoliilor, noua funcție obiectiv fiind egală cu raportul dintre risc și beneficiu, ținându-se cont de anumite restricții.

În secțiunea 5.2.2, bazându-ne pe o problemă economică concretă, studiem cazul în care ambele funcții obiectiv, atât cea a problemei de nivel superior cât și cea a problemei de nivel inferior, sunt liniare.

În secțiunea 5.2.3 se studiază un tip de problemă de optimizare pe două nivele în variabile 0-1, pornind de la modelul matematic atașat unei probleme concrete de optimizare a portofoliilor. Funcția obiectiv de nivel superior trebuie maximizată, în timp ce funcția obiectiv de nivel inferior (care este o funcție bicriterială) trebuie maximizată-minimizată în sens lexicografic. Scopul urmărit a fost acela de a da o metodă de rezolvare a problemei pe două nivele prin reducerea ei la un număr finit de cupluri de probleme de optimizare pseudo-booleene liniare. Una dintre problemele din cuplu este o problemă clasică de asignare.

5.1 Legătura dintre problemele de selecție a portofoliului și optimizarea bicriterială

5.1.1 Noțiuni și rezultate relative la teoria portofoliilor

Teoria modernă a portofoliilor reprezintă o abordare științifică a investițiilor. Aceasta se ocupă cu selectarea portofoliilor pentru investitorii care doresc să-și maximizeze beneficiul așteptat pentru nivelul de risc pe care fiecare investitor este dispus să și-l asume. În prezentul paragraf prezentăm câteva noțiuni de bază legate de teoria portofoliilor. Ca și lucrări de referință în acest domeniu de cercetare amintim [54], [56], [79], [81], [82], [83], [87], [97] și [130].

5.1.2 Modelele de selecție a portofoliului de tip Markowitz

În acest paragraf prezentăm modelele de selecție a portofoliului de tip Markowitz, adică problema maximizării beneficiului așteptat precizându-se clar nivelul de risc asumat, problema minimizării riscului precizându-se clar nivelul beneficiului așteptat și problema de echilibrare a beneficiului așteptat și a riscului asumat. Se evidențiază în termeni matematici problema de selecție a portofoliului. În ciuda faptului că modelele de selecție a portofoliului de tip Markowitz sunt considerate a fi modele simplificate, deoarece acestea iau în considerare doar valoarea medie și dispersia profitului portofoliului, acestea sunt cele mai utilizate în zilele noastre, rămânând *piatra de temelie* a teoriei moderne a portofoliului.

5.1.3 Problema de selecție a portofoliului versus optimizarea bicriterială

În acest paragraf tratăm problema de selecție a portofoliului ca și o problemă de optimizare bicriterială. Acest lucru ne permite să obținem un nou mod abordare referitor la scopul urmărit de investitor. Astfel, introducem un nou model matematic relativ la problema de selecție a portofoliilor în care noua funcție obiectiv este egală cu raportul dintre risc și beneficiu, evident adăugându-se anumite restricții specifice.

Fie $f = (f_1, f_2) : \Omega \rightarrow \mathbb{R}^2$ o funcție vectorială, unde f_1 reprezintă funcția risc și f_2 reprezintă funcția beneficiu. Putem privi problema de selecție a portofoliului ca și o problemă de minimizare bicriterială:

$$(PV) \quad \begin{cases} (f(s)) = \begin{pmatrix} f_1(s) \\ -f_2(s) \end{pmatrix} \rightarrow v - \min, \\ s \in \Omega. \end{cases} \quad (5.1)$$

Să remarcăm faptul că, în general, problema (PV) nu are puncte ideale.

În situațiile concrete, se mai impune condiția ca riscul să nu depășească o valoare dată \bar{m} și beneficiul așteptat să fie mai mare decât o valoare precizată $\underline{m} > 0$.

Fie $\tilde{\Omega} = \{s \in \Omega \mid f_1(s) \leq \bar{m}, f_2(s) \geq \underline{m}\}$. Folosind ideea din STANCU-MINASIAN I.M. [108]

(§ 1.1), construim funcția $F : \Omega \rightarrow \overline{\mathbb{R}}$,

$$F(s) = \begin{cases} \frac{f_1(s)}{f_2(s)}, & \text{dacă } f_2(s) \neq 0, \\ +\infty, & \text{dacă } f_2(s) = 0. \end{cases}$$

Folosind acum funcția F introducem o relație de preferință pe mulțimea Ω .

Definiția 5.1.1 (TUNS (BODE) O.R. [110]). *Spunem că punctul $s^0 \in \Omega$ este strict preferat punctului $s \in \Omega$ în raport cu relația de preferință \succ , și notăm acest lucru scriind $s^0 \succ s$, dacă*

a) $s^0 \in \tilde{\Omega}$ și $s \notin \tilde{\Omega}$; or b) $s^0 \in \tilde{\Omega}$, $s \in \tilde{\Omega}$ și $F(s) > F(s^0)$.

Un punct $s^0 \in \Omega$ se numește nedominat dacă $s^0 \in \tilde{\Omega}$ și nu există $s \in \Omega$ strict preferat lui s^0 .

Propoziția 5.1.2 (TUNS (BODE) O.R. [110]). *Dacă problema (PV) are un punct ideal $s^0 \in \Omega$ și acesta verifică condițiile $f_1(s^0) \leq \bar{m}$ și $f_2(s^0) \geq \underline{m}$, atunci s^0 este un punct nedominat în raport cu relația de preferință \succ .*

Din definiția 5.1.1 deducem că un punct $x^0 \in \Omega$ este nedominat în raport cu relația de preferință \succ dacă și numai dacă este soluție optimă a problemei

$$(PO) \quad \begin{cases} F(s) \rightarrow \min, \\ \sum_{j=1}^n s_j = M, \\ f_1(s) \leq \bar{m}, \\ f_2(s) \geq \underline{m}, \\ s \in \mathbb{R}_+^n. \end{cases}$$

Propoziția 5.1.4 (TUNS (BODE) O.R. [110]). *Dacă $s^0 \in \Omega$ este o soluție optimă a problemei (PO) și $\underline{m} > 0$, atunci s^0 este un punct min-eficient al funcției $f = (f_1, -f_2)$ relativ la mulțimea $\tilde{\Omega}$.*

Observația 5.1.5 *Ținând cont de cele expuse mai sus, vom numi portofoliu optim orice punct $s^0 \in \Omega$ nedominat în raport cu relația de preferință \succ .*

5.1.4 Un tip particular de problemă de selecție a portofoliului în variabile 0 și 1

În această secțiune se exemplifică noul mod de alegere a portofoliului optim pentru un caz particular de problemă de selecție a portofoliului în care variabilele pot lua doar valorile 0 și 1. Modelul matematic corespunzător este o problemă de optimizare fracționară pseudo-booleeană. Pentru rezolvarea acestei probleme este sugerată o metodă de tip enumerativ, bazată pe calculul cu șiruri de caractere.

5.2 Două aplicații ale problemei de selecție a portofoliului în variabile 0 și 1

În această secțiune prezentăm două aplicații concrete de probleme de selecție a portofoliului în variabile 0 și 1. Folosind optimizarea pe două nivele pentru a modela matematic această problemă, considerăm două situații diferite care implică studiul a două probleme diferite:

(i) o problemă de selecție a portofoliului booleană, în care avem de a face cu o singură perioadă în care se face investiția, iar portofoliul de acțiuni conține acțiuni care au aceeași cotație pe piața de capital;

(ii) o problemă de selecție a portofoliului booleană, în care perioada de investiție este divizată în mai multe subperioade de timp, pe piața de capital se poate tranzacționa cu diferite portofolii de acțiuni și există mai multe restricții referitoare la investiție.

În fiecare caz în parte, demonstrăm condiții necesare și suficiente de optim și dăm o metodă de rezolvare a problemei.

5.2.1 Formularea problemei economice concrete

Fie S o firmă care deține n sucursale, notate prin S_j , $j \in J = \{1, \dots, n\}$. Firma urmează să facă investiții în anumite portofolii de acțiuni de pe piața de capital.

Fie P_i , $i \in I = \{1, \dots, m\}$, $m > n$, portofoliile de acțiuni în care firma S va investi. Pentru fiecare portofoliu de acțiuni P_i , $i \in I$, firma S deține date istorice pe baza cărora poate previziona beneficiul așteptat pentru un anumit nivel al riscului asumat într-o perioadă de timp T .

Firma S va tranzacționa cu portofoliile de acțiuni în două moduri diferite:

- i) direct, prin intermediul celor n sucursale ale sale;
- ii) indirect, prin intermediul a p companii notate prin C_k , $k \in K = \{1, \dots, p\}$, care fac parte dintr-un grup de companii specializat în servicii de investiții financiare, notat cu C . În acest caz, pe baza unui acord între cele două companii, grupul C va ceda o parte din beneficiul obținut firmei S .

Ambele companii reprezintă jucătorii unui joc Stackelberg: firma lider S acționează prima și va alege acele portofolii de acțiuni în care va investi direct, și abia apoi firma follower C va putea tranzacționa cu portofoliile în care firma lider nu a ales să tranzacționeze direct. Amintim restricțiile jocului pentru ambii jucători:

- pentru lider: fiecare sucursală va tranzacționa cu exact un portofoliu de acțiuni astfel încât să își maximizeze beneficiul;
- pentru follower: compania C va obține propriul beneficiu în urma tranzacționărilor făcute și, pe baza unui acord cu firma lider, îi va ceda o parte din acest beneficiu. Follower-ul va trebui să tranzacționeze doar cu acele portofolii care nu au fost alese de către firma lider pentru a investi direct.

În termeni matematici, această problemă economică ne conduce la o problemă de optimizare pe două nivele.

5.2.2 Modelarea matematică și rezolvarea problemei (EB)

Considerăm prima problemă menționată în secțiunea 5.2.

Fie $f_1 : \mathbb{R}^{m \times n} \rightarrow \mathbb{R}$ funcția definită prin $f_1(X) = \sum_{i \in I} \sum_{j \in J} a_{ij} x_{ij}$, $\forall X = [x_{ij}] \in \mathbb{R}^{m \times n}$.

Reprezintă beneficiul total al firmei S obținut pe baza investiției directe.

Fie $g : \mathbb{R}^{m \times p} \rightarrow \mathbb{R}$ funcția definită prin $g(Y) = \sum_{i \in I} \sum_{k \in K} c_{ik} y_{ik}$, $\forall Y = [y_{ik}] \in \mathbb{R}^{m \times p}$.

Reprezintă beneficiul total al companiilor C_k , $k \in K$.

Fie $f_2 : \mathbb{R}^{m \times p} \rightarrow \mathbb{R}$ funcția definită prin $f_2(Y) = \sum_{i \in I} \sum_{k \in K} b_{ik} y_{ik}$, $\forall Y = [y_{ik}] \in \mathbb{R}^{m \times p}$.

Reprezintă beneficiul total al firmei S obținut pe baza investiției indirecte.

Modelul matematic pentru problema de selecție a portofoliului este următoarea problemă de optimizare pe două nivele:

$$(EB) \quad \begin{cases} f_1(X) + f_2(Y) \rightarrow \max, \\ X \in \Lambda, \\ Y \in U^{*X}, \end{cases}$$

unde $\Lambda = \left\{ X = [x_{ij}] \in \{0, 1\}^{m \times n} \mid \sum_{i \in I} x_{ij} = 1, \forall j \in J, \sum_{j \in J} x_{ij} \leq 1, \forall i \in I \right\}$ și U^{*X} este mulțimea soluțiilor optime ale problemei:

$$(P2_X) \quad \begin{cases} g(Y) = \sum_{i \in I} \sum_{k \in K} c_{ik} y_{ik} \rightarrow \max, \\ Y \in U^X, \end{cases}$$

cu $U^X = \left\{ Y^X = [y_{ik}^X] \in \{0, 1\}^{m \times p} \mid \sum_{i \in I} y_{ik}^X = 1, \forall k \in K, \sum_{k \in K} y_{ik}^X = 1 - \sum_{j \in J} x_{ij}, \forall i \in I \right\}$.

În continuare arătăm că problema (EB) poate fi rezolvată utilizând tehnica splitării. În acest sens introducem artificial un parametru v și divizăm domeniul de variație a parametrului.

Fie $V = \{v = (v_1, \dots, v_m) \in \{0, 1\}^m \mid v_1 + \dots + v_m = n\}$. Pentru fiecare $v = (v_1, \dots, v_m) \in V$, construim mulțimea $\Lambda^v = \left\{ X = [x_{ij}] \in \Lambda \mid \sum_{j \in J} x_{ij} = v_i, \forall i \in I \right\}$ și $U^v = \left\{ Y = [y_{ik}] \in \{0, 1\}^{m \times p} \mid \sum_{i \in I} y_{ik} = 1, \forall k \in K, \sum_{k \in K} y_{ik} = 1 - v_i, \forall i \in I \right\}$. De asemenea, pentru fiecare $v \in V$,

considerăm problemele:

$$(P_1^v) \quad \begin{cases} f_1(X) = \sum_{i \in I} \sum_{j \in J} a_{ij} x_{ij} \rightarrow \max, \\ X \in \Lambda^v \end{cases}$$

și

$$(P_3^v) \quad \begin{cases} g^v(Y) = \sum_{i \in (I \setminus M_v)} \sum_{k \in K} c_{ik} y_{ik} \rightarrow \max, \\ Y \in U^v, \end{cases}$$

unde $M_v = \{i \in I \mid v_i = 1\}$.

Fie F_1^v valoarea maximă a lui f_1 pe Λ^v , \mathcal{X}^v mulțimea soluțiilor optime ale problemei (P_1^v) , G^v valoarea maximă a lui g^v pe U^v , și \mathcal{Y}^v mulțimea soluțiilor optime ale problemei (P_3^v) .

În continuare vom demonstra legătura dintre problema (EB) și problemele (P_1^v) și (P_3^v) .

Teorema 5.2.1 (TUNS (BODE) O.R. [111]). *Dacă (X^0, Y^0) este o soluție optimă a problemei (EB), atunci există $v^0 = (v_1^0, \dots, v_m^0) \in V$ astfel încât X^0 să fie soluție optimă a problemei $(P_1^{v^0})$ și Y^0 să fie soluție optimă a problemei $(P_3^{v^0})$.*

Fie $F : V \rightarrow \mathbb{R}$, $F(v) = F_1^v + \max\{f_2(Y) | Y \in U^v\}$. Considerăm problema

$$(EBV) \quad \begin{cases} F(v) \rightarrow \max, \\ v \in V. \end{cases}$$

Teorema 5.2.3 (TUNS (BODE) O.R. [111]). *Dacă funcția g este injectivă și v^0 este o soluție optimă a problemei (EBV), atunci (X^0, Y^0) este o soluție optimă a problemei (EB), oricare ar fi $X^0 \in \mathcal{X}^{v^0}$ și $Y^0 \in \mathcal{Y}^{v^0}$.*

Printr-un exemplu arătăm faptul că cerința ca funcția g să fie injectivă este esențială. Metoda sugerată pentru rezolvarea problemei (EB) este ilustrată în exemplul 5.2.4.

5.2.3 Modelarea matematică și rezolvarea problemei (EBCT)

Considerăm a doua problemă menționată în secțiunea 5.2.

Modelul matematic atașat acestei probleme este:

$$(EBCT) \quad \begin{cases} f(X, Y) = \sum_{i \in I} \sum_{j \in J} a_{ij} x_{ij} + \sum_{i \in I} \sum_{k \in K} b_{ik} \left(\sum_{h \in H} y_{ikh} \right) \rightarrow \max, \\ X = [x_{ij}] \in \Omega_1, \\ \max\{r_{ij} x_{ij} | i \in I, j \in J\} \leq e, \\ Y = [y_{ikh}] \in \mathcal{Y}^*(X) \text{ with } Y \in \{0, 1\}^{m \times p \times s}, \end{cases}$$

unde $\mathcal{Y}^*(X)$ notează mulțimea punctelor din $\mathcal{Y}(X)$ care sunt max- p min-max (conform definiției 5.2.9 din teză).

(EBCT) este o problemă de optimizare pe două nivele în care funcția de nivel inferior este bicriterială de tip cost-timp. După cunoștințele noastre, astfel de probleme nu au fost analizate în mod special, deși, după cum vom vedea, admit metode specifice de rezolvare în ipoteza că, coeficienții din funcțiile scop și din restricții sunt numere strict pozitive. Forma particulară a restricțiilor problemei ne permite din nou să elaborăm un algoritm finit de rezolvare. În acest scop divizăm mulțimea Ω , într-un număr de submulțimi mai mic sau egal cu C_m^n , prin intermediul unui parametru v introdus. Fie

$$V = \{v = (v_1, \dots, v_m) \in \{0, 1\}^m | v_1 + \dots + v_m = n\}.$$

Pentru fiecare $v = (v_1, \dots, v_m) \in V$ construim

$$U^v := \{i \in I | v_i = 1\}, \quad \bar{U}^v := \{i \in I | v_i = 0\} = I \setminus U^v,$$

$$\Lambda^v := \{X = [x_{ij}] \in \{0, 1\}^{m \times n} | \sum_{i \in I} x_{ij} = 1, \forall j \in J, \sum_{j \in J} x_{ij} = v_i, \forall i \in I\}$$

și

$$\mathcal{X}^v := \{X = [x_{ij}] \in \Lambda^v | \max\{r_{ij} x_{ij} | i \in U^v, j \in J\} \leq e\}.$$

Observăm că, dacă $\mathcal{V}_1 = \{v \in V \mid \mathcal{X}^v \neq \emptyset\}$, atunci avem $\bigcup_{v \in \mathcal{V}_1} \Lambda^v = \mathcal{X}$. De asemenea, pentru fiecare $v \in V$, notăm

$$W^v := \left\{ Y = [y_{ikh}] \in \{0, 1\}^{m \times p \times s} \mid \right.$$

$$\left. \operatorname{sgn} \left(\sum_{i \in \bar{U}^v} \sum_{h \in H} y_{ikh} \right) = 1, \forall k \in K, \right.$$

$$\left. \operatorname{sgn} \left(\sum_{k \in K} \sum_{h \in H} y_{ikh} \right) = 1, \forall i \in \bar{U}^v, \right.$$

$$\left. \sum_{k \in K} y_{ikh} \leq 1, \forall i \in \bar{U}^v, \forall h \in H, \right.$$

$$\left. y_{ikh} = 0, \forall i \in U^v, \forall k \in K, \forall h \in H \right\}$$

și

$$\mathcal{Y}^v := \left\{ Y \in W^v \mid \max\{d_{ikh} y_{ikh} \mid i \in \bar{U}^v, k \in K\} \leq e_h, \forall h \in H \right\}.$$

Fie $\mathcal{V}_2 := \{v \in V \mid \mathcal{Y}^v \neq \emptyset\}$ and $\mathcal{V} := \mathcal{V}_1 \cap \mathcal{V}_2$.

Observația 5.2.10 (TUNS (BODE) O.R. [112]). *Dacă $v \in V$ și $X \in \Lambda^v$, atunci:*

$$x_{ij} = 0, \quad \forall i \in \bar{U}^v, \quad \forall j \in J; \quad (5.2)$$

$$\sum_{j \in J} x_{ij} = 1, \forall i \in U^v, \quad \sum_{i \in U^v} x_{ij} = 1, \quad \forall j \in J; \quad (5.3)$$

$$\max\{r_{ij} x_{ij} \mid i \in I, j \in J\} = \max\{r_{ij} x_{ij} \mid i \in U^v, j \in J\}. \quad (5.4)$$

Observația 5.2.11 (TUNS (BODE) O.R. [112]). *Din inegalitățile de mai sus obținem:*

(i) *Dacă $X \in \mathcal{X}$, $Y \in \mathcal{Y}(X)$ și $v = (\sum_{j \in J} x_{1j}, \dots, \sum_{j \in J} x_{mj})$, atunci $v \in \mathcal{V}$, $X \in \mathcal{X}^v$ și $Y \in \mathcal{Y}^v$.*

(ii) *Dacă $v \in \mathcal{V}$, $X \in \mathcal{X}^v$ și $Y \in \mathcal{Y}^v$, atunci $X \in \mathcal{X}$ și $Y \in \mathcal{Y}(X)$.*

(iii) *Dacă $v \in \mathcal{V}$ și $X', X'' \in \mathcal{X}^v$, atunci $\mathcal{Y}^*(X') = \mathcal{Y}^*(X'')$.*

Pentru $v \in \mathcal{V}$ considerăm problema:

$$(P_1^v) \quad \begin{cases} f_1(X) = \sum_{i \in I} \sum_{j \in J} a_{ij} x_{ij} \rightarrow \max, \\ X \in \mathcal{X}^v. \end{cases}$$

Mulțimea soluțiilor sale optime o vom nota prin \mathcal{X}_0^v .

Prin (P_2^v) vom nota problema determinării punctelor max – p min – max ale funcției vectoriale φ relativ la mulțimea \mathcal{Y}^v și prin \mathcal{Y}_0^v mulțimea acestor puncte.

Teorema 5.2.12 (TUNS (BODE) O.R. [112]). *Dacă (X^0, Y^0) este o soluție optimă a lui (EBCT)*

$$v^0 = \left(\sum_{j \in J} x_{1j}^0, \dots, \sum_{j \in J} x_{ij}^0, \dots, \sum_{j \in J} x_{mj}^0 \right), \quad (5.5)$$

atunci $v^0 \in \mathcal{V}$, $X^0 \in \mathcal{X}_0^{v^0}$ și $Y^0 \in \mathcal{Y}_0^{v^0}$.

În continuare considerăm funcția $F : \mathcal{V} \rightarrow \mathbb{R}$ dată prin

$$F(v) = \sum_{i \in U^v} \sum_{j \in J} a_{ij} x_{ij} + \sum_{i \in \bar{U}^v} \sum_{k \in K} b_{ik} \left(\sum_{h \in H} y_{ikh} \right), \quad \forall v \in \mathcal{V}, \quad (5.6)$$

unde $X \in \mathcal{X}_0^v$ și $Y \in \mathcal{Y}_0^v$ sunt alese arbitrar.

Acum considerăm problema:

$$(EBVT) \quad \begin{cases} F(v) \rightarrow \max \\ v \in \mathcal{V}. \end{cases}$$

Teorema 5.2.13 (TUNS (BODE) O.R. [112]). *Dacă v^0 este o soluție optimă a lui (EBVT), atunci perechea (X^0, Y^0) este o soluție optimă a problemei (EBCT), oricare ar fi $X^0 \in \mathcal{X}_0^{v^0}$ și $Y^0 \in \mathcal{Y}_0^{v^0}$.*

Teoremele 5.2.12 și 5.2.13 ne permit să reducem rezolvarea problemei (EBCT) la rezolvarea unei secvențe finite de cel mult C_m^n perechi de probleme clasice de optimizare pseudo-booleană. De obicei, acest număr este mai mic din cauza restricțiilor

$$\max\{r_{ij}x_{ij} \mid i \in U^v, j \in J\} \leq e,$$

și

$$\max\{d_{ikh}y_{ikh} \mid i \in \bar{U}^v, k \in K\} \leq e_h, \text{ oricare ar fi } h \in H.$$

În continuare analizăm modul în care putem transforma problemele (P_1^v) și (P_2^v) pentru a fi mai ușor de rezolvat.

Fie numerele $\mu = 1 + \sum_{i \in I} \sum_{j \in J} a_{ij}$ și matricile $\tilde{A} = [\tilde{a}_{ij}]$ și $\tilde{C}_h = [\tilde{c}_{ikh}]$, unde

$$\tilde{a}_{ij} = \begin{cases} \mu + a_{ij}, & \text{if } r_{ij} \leq e \\ 0, & \text{if } r_{ij} > e \end{cases}, \text{ oricare ar fi } i \in I, j \in J \quad (5.7)$$

și

$$\tilde{c}_{ikh} = \begin{cases} c_{ikh}, & \text{if } d_{ikh} \leq e_h \\ 0, & \text{if } d_{ikh} > e_h \end{cases}, \text{ oricare ar fi } i \in I, k \in K, h \in H. \quad (5.8)$$

Observația 5.2.14 (TUNS (BODE) O.R. [112]). *Fie $v \in V$. Următoarele propoziții sunt adevărate:*

(i) *Dacă există $i \in U^v$ astfel încât $\sum_{j \in J} \tilde{a}_{ij} = 0$, atunci problema (P_1^v) este inconsistentă.*

(ii) *Dacă există $j \in J$ astfel încât $\sum_{i \in U^v} \tilde{a}_{ij} = 0$, atunci problema (P_1^v) este inconsistentă.*

(iii) *Dacă există $i \in \bar{U}^v$ astfel încât $\sum_{k \in K} \sum_{h \in H} \tilde{c}_{ikh} = 0$, atunci problema (P_2^v) este inconsistentă.*

(iv) *Dacă există $k \in K$ astfel încât $\sum_{i \in \bar{U}^v} \sum_{h \in H} \tilde{c}_{ikh} = 0$, atunci problema (P_2^v) este inconsistentă.*

Fie funcția $\tilde{f}_1 : \{0, 1\}^{m \times n} \rightarrow \mathbb{R}$, $\tilde{f}_1(X) = \sum_{i \in U^v} \sum_{j \in J} \tilde{a}_{ij} x_{ij}$, $\forall X \in \{0, 1\}^{m \times n}$.

Fie $X \in \Lambda^v$, și fie $\Delta(X) = \{(i, j) \in U^v \times J \mid x_{ij} = 1, r_{ij} \leq e\}$ și $\bar{\Delta}(X) = \{(i, j) \in U^v \times J \mid x_{ij} = 1, r_{ij} > e\}$. Avem $0 \leq \text{card}(\Delta(X)) \leq n$ și

$$\tilde{f}_1(X) = \sum_{(i,j) \in \Delta(X)} \tilde{a}_{ij} x_{ij} + \sum_{(i,j) \in \bar{\Delta}(X)} \tilde{a}_{ij} x_{ij} = \mu \cdot \text{card}(\Delta(X)) + \sum_{(i,j) \in \Delta(X)} a_{ij}. \quad (5.9)$$

Pentru fiecare $v \in V$ considerăm problema:

$$(PM_1^v) \quad \begin{cases} \tilde{f}_1(X) \rightarrow \max, \\ x \in \Lambda^v. \end{cases} \quad (5.10)$$

Teorema 5.2.15 (TUNS (BODE) O.R. [112]). *Fie $v \in V$.*

(i) *Problema (P_1^v) are soluții admisibile dacă și numai dacă există $X^v \in \Lambda^v$ astfel încât $\tilde{f}_1(X^v) > n\mu$.*

(ii) *Dacă $v \in \mathcal{V}_1$, atunci problemele (P_1^v) și (PM_1^v) au aceleași soluții optime.*

În baza teoremei 5.2.15, rezolvarea problemei (P_1^v) se reduce la rezolvarea unei probleme clasice de asignare. În acest scop se poate aplica algoritmul dat de KUHN H.W. [66], sau cel al lui BERTSEKAS D.P. [9], sau se pot aplica algoritmi genetici, precum cei descriși de SAHU A. și TAPADAR R. [102].

În cele ce urmează, considerăm funcția $\tilde{\varphi} = (\tilde{\varphi}_1, \varphi_2, f_2)$, unde

$$\tilde{\varphi}_1(Y) = \sum_{i \in \bar{U}^v} \sum_{k \in K} \sum_{h \in H} \tilde{c}_{ikh} y_{ikh}, \quad \forall Y \in \{0, 1\}^{m \times p \times s}. \quad (5.11)$$

Fie $v \in V$. Prin (PM_2^v) vom nota problema determinării punctelor max $-p$ min $-$ max ale funcției $\tilde{\varphi}$ relativ la mulțimea \tilde{W}^v , unde $\tilde{W}^v = \{Y \in W^v \mid \varphi(Y) - \tilde{\varphi}(Y) = 0\}$. Fie $\tilde{\mathcal{Y}}_0^v$ mulțimea punctelor max $-p$ min $-$ max ale lui $\tilde{\varphi}$ relativ la \tilde{W}^v .

Fie $v \in V$ și $Y \in \tilde{W}^v$. Notăm $\Gamma(Y) = \{(i, k, h) \in \bar{U}^v \times K \times H \mid y_{ikh} = 1 \text{ și } d_{ikh} \leq e_h\}$ și $\bar{\Gamma}(Y) = \{(i, k, h) \in \bar{U}^v \times K \times H \mid y_{ikh} = 1 \text{ și } d_{ikh} > e_h\}$. Atunci,

$$\tilde{\varphi}_1(Y) = \sum_{(i,k,h) \in \Gamma(Y)} \tilde{c}_{ikh} + \sum_{(i,k,h) \in \bar{\Gamma}(Y)} \tilde{c}_{ikh} = \sum_{(i,k,h) \in \Gamma(Y)} c_{ikh}. \quad (5.12)$$

Teorema 5.2.16 (TUNS (BODE) O.R. [112]). *Dacă $v \in V$, atunci avem: $\mathcal{Y}^v = \tilde{W}^v$ și $\mathcal{Y}_0^v = \tilde{\mathcal{Y}}_0^v$.*

Problema (PM_2^v) este o problemă de optimizare booleană lexicografică cu trei funcții obiectiv. Ținând cont de cele expuse în paragraful 2.4, putem reduce rezolvarea acestei probleme la o problemă de optimizare liniară pseudo-booleeană. În acest scop, definim secvența de numere M, M_0, M_1, \dots, M_q , unde q este cardinalul mulțimii $\varphi_2(\{0, 1\}^{m \times p \times s})$. Fie $M = 1 + \sum_{i \in I} \sum_{k \in K} b_{ik} \geq 1 + \max\{f_2(Y) \mid Y \in \{0, 1\}^{m \times p \times s}\}$.

Utilizând notațiile anterioare, construim numerele M_k , $k \in \{q, q-1, \dots, 0\}$, astfel $M_q = 1$ și $M_t = 1 + \sum_{\nu=t+1}^q M_\nu \cdot \text{card}(L_\nu)$, oricare ar fi $t \in \{q-1, \dots, 0\}$.

Fie funcția $FL : \{0, 1\}^{m \times p \times s} \rightarrow \mathbb{R}$,

$$FL(Y) = -M \cdot M_0 \cdot \tilde{\varphi}_1(Y) + M \sum_{t=1}^q \left(M_t \cdot \sum_{(i,k,h) \in L_t} y_{ikh} \right) - f_2(Y), \quad (5.13)$$

oricare ar fi $Y \in \{0, 1\}^{m \times p \times s}$.

Vom considera acum problema:

$$(PL^v) \quad \begin{cases} FL(Y) \rightarrow \min, \\ Y \in \tilde{W}^v. \end{cases}$$

Mulțimea soluțiilor optime ale acestei probleme o vom nota prin \tilde{W}_0^v .

Teorema 5.2.17 (TUNS (BODE) O.R. [112]). *Fie $v \in \mathcal{V}$. Un element $Y^0 \in \tilde{W}^v$ este soluție optimă a problemei (PL^v) dacă și numai dacă este un punct $\max - p \min - \max$ al funcției $\tilde{\varphi}$ relativ la mulțimea \tilde{W}^v .*

Teorema 5.2.17 poate fi utilizată la determinarea punctelor $\max - p \min - \max$ ale funcției φ relativ la mulțimea \mathcal{W}^v .

Remarcăm faptul că problemele (PL^v) sunt probleme de optimizare liniară pseudobooleană, deci pot fi rezolvate utilizând oricare dintre algoritmi descriși în BERTHOLD T., HEINZ S. și PFETSCH M.E. [8], sau HAMMER P.L. și RUDEANU S. [51], sau MANQUINHO V. și MARQUES-SILVA J. [77].

În continuare, ținând cont de teoremele 5.2.12, 5.2.13, 5.2.15, 5.2.16, 5.2.17, și de observațiile anterioare, în teză este descris un algoritm pentru rezolvarea problemei (EBCT), ilustrat prin exemplul 5.2.18.

Contribuția în acest capitol a autoarei o constituie noul punct de vedere de alegere a portofoliului optim și studiul celor două aplicații. Din punct de vedere matematic, cele două aplicații pun în evidență două clase particulare de probleme de optimizare pe două nivele, care pot fi rezolvate exact utilizând tehnica splitării, construindu-se și metodele corespunzătoare.

Capitolul 6

Aplicații ale optimizării pe mai multe nivele în transferul tehnologic

Transferul tehnologic este definit în diferite moduri, în funcție fie de domeniul de cercetare, fie de scopul cercetării.

Prezentul capitol analizează licensing-ul, una dintre cele mai cunoscute metode utilizate pentru transferul tehnologic între firme. Studiem diferite contracte de licensing în cadrul unui duopol Stackelberg diferențiat, în care una dintre cele două firme se implică într-un proces de cercetare-dezvoltare în urma căruia poate obține o inovație endogenă care îi reduce costurile de producție. Pe de altă parte, studiem unele tipuri de probleme particulare de optimizare pe mai multe nivele generate de problemele economice concrete referitoare la diversele tipuri de contracte de licensing.

Contribuțiile proprii relaționate cu aceste subiecte au fost publicate în lucrările în colaborare FERREIRA F. și BODE O.R. [32], [33], precum și în TUNS (BODE) O.R. [113].

6.1 Noțiuni și rezultate relative la transferul tehnologic

Începem printr-o succintă prezentare referitoare la transferul tehnologic, și implicit a licensing-ului. Acesta a fost obiectul a numeroase studii teoretice după cum se poate vedea și în lucrările [2], [19], [20], [31], [34], [37], [58], [59], [60], [61], [62], [68], [80], [93], [94], [99], [127], [128], [129] și [138].

Menționăm faptul că în prezenta teză lucrăm în ipoteza în care competiția pe piață are loc în cadrul modelului Stackelberg deoarece, din punct de vedere matematic, acest lucru ne conduce la problemele de optimizare pe mai multe nivele. Aceste aspecte rezultă și din lucrările, individuale sau în colaborare, ale autoarei [32], [33], [111], [112] și [113]. Contribuțiile proprii ale autoarei însă s-au materializat și în studiile întreprinse pentru modelele Bertrand și Cournot, regăsite în lucrarea [11].

6.2 Formularea problemei economice studiate

Considerăm un duopol în care cele două firme, notate prin F^1 și F^0 , produc n bunuri diferențiate. Funcția cererii este definită prin $p^h = 1 - q^h - \langle d, q^{1-h} \rangle$, unde:

- $p^h = (p_1^h, \dots, p_n^h) \in \mathbb{R}^n$ reprezintă prețul firmei F^h , $h = 0, 1$;
- $q^h = (q_1^h, \dots, q_n^h) \in \mathbb{R}^n$ și $q^{1-h} = (q_1^{1-h}, \dots, q_n^{1-h}) \in \mathbb{R}^n$ reprezintă cantitatea produsă de firma F^h , respectiv F^{1-h} , unde $h = 1$;
- d reprezintă gradul de diferențiere a produselor, $d = (d_1, \dots, d_n) \in \mathbb{R}^n$, unde $d_j \in (0, 1)$, $\forall j \in \{1, \dots, n\}$.

Duopolul este modelat sub forma unei competiții de tip Stackelberg: firma lider F^1 își alege cantitatea care să o producă și abia apoi firma follower F^0 este liberă să își aleagă cantitatea optimă care să o producă, ținând cont de cantitatea produsă de lider. Inițial, ambele firme au costuri marginale identice $c = (c_1, \dots, c_n) \in \mathbb{R}^n$, unde $c_j \in (0, 1)$, $\forall j \in \{1, \dots, n\}$. Considerăm cazul în care firma F^1 , lider-ul, se implică într-un proces de cercetare - dezvoltare pentru a își îmbunătăți tehnologia. Acesta îi va permite o reducere a costurilor sale de producție. Costul marginal se va reduce cu o valoare, pe care o notăm cu k . Atunci, suma investită în procesul de cercetare - dezvoltare este $k^2/2$.

În cazul în care există un transfer tehnologic între cele două firme, vom considera următorul joc, în cinci etape. În prima etapă, firma inovatoare decide valoarea inovației (sau, echivalent, suma ce urmează să fie investită în procesul de cercetare-dezvoltare). În a doua etapă, firma inovatoare decide dacă să vândă inovația sau nu, deoarece aceasta va reduce costul marginal al firmei care o achiziționează (licensee firm). Dacă decide să acorde inovația, atunci va percepe o taxă de la firma care o va accepta (fie o per-unit royalty rate, o fixed-fee sau o combinație a lor). În a treia etapă, firma care nu deține inovația decide dacă să accepte sau să refuze oferta făcută de firma inovatoare. Apoi, ambele firme reprezintă jucătorii unui joc Stackelberg. În a patra etapă, firma inovatoare decide cantitatea produsă, iar în ultima etapă firma care a acceptat inovația, fiind conștientă de cantitatea produsă de lider, alege ce cantitate va produce.

În prezentul capitol considerăm ambele cazuri:

- situația când nu are loc transferul tehnologic între cele două firme (benchmark case sau no-licensing case);
- situația când are loc transferul tehnologic între cele două firme pe baza unuia dintre următoarele tipuri de contracte: contract de tip per-unit royalty, contract de tip fixed-fee sau contract de tip two-part tariff.

6.3 Cazul Benchmark (no-licensing)

În prezenta secțiune vom începe prin a modela matematic și apoi a rezolva problema economică concretă pentru cazul benchmark. Modelul matematic atașat acestei probleme reprezintă o problemă de optimizare parametrică pe trei nivele în care atât funcția obiectiv de nivel superior cât și cea de nivel inferior trebuiesc a fi maximizate cu anumite restricții. Vom prezenta apoi rezultatele obținute din punct de vedere economic.

6.3.1 Modelarea matematică și rezolvarea problemei economice

Contribuțiile proprii relaționate cu acest subiect au fost publicate în TUNS (BODE) O.R. [113].

Fie $n \in \mathbb{N}^*$ un număr natural, $J = \{1, \dots, n\}$, și fie $\gamma = (\gamma_1, \gamma_2, \dots, \gamma_n) \in \mathbb{R}^n$. Fie $T \subseteq \mathbb{R}^n$ domeniul de variație a parametrului $d = (d_1, d_2, \dots, d_n) \in \mathbb{R}^n$. Utilizând acest parametru d putem construi matricea $D \in \mathbb{R}^n \times \mathbb{R}^n$ astfel încât

$$D = \begin{pmatrix} d_1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & d_2 & \cdots & 0 \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ 0 & 0 & \cdots & d_n \end{pmatrix}.$$

Pentru fiecare $d \in T$, fie $f_d : \mathbb{R}^n \times \mathbb{R}^n \times \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$, $F_d : \mathbb{R}^n \times \mathbb{R}^n \times \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ și $g_d : \mathbb{R}^n \times \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ funcțiile definite prin

$$f_d(x, y, z) = \langle \gamma - x - Dy + z, x \rangle, \forall (x, y, z) \in \mathbb{R}^n \times \mathbb{R}^n \times \mathbb{R}^n,$$

$$F_d(x, y, z) = \langle \gamma - x - Dy + z, x \rangle - \frac{1}{2} \|z\|^2 = f_d(x, y, z) - \frac{1}{2} \|z\|^2, \forall (x, y, z) \in \mathbb{R}^n \times \mathbb{R}^n \times \mathbb{R}^n$$

și

$$g_d(x, y) = \langle \gamma - y - Dx, y \rangle, \forall (x, y) \in \mathbb{R}^n \times \mathbb{R}^n.$$

Considerăm următoarea problemă de optimizare parametrică pe trei nivele

$$(P; T) \quad \begin{cases} F_d(x, y, z) \rightarrow \max \\ y \in S_d^*(x) \\ x \in S_d^*(z) \\ z \in \mathbb{R}^n \end{cases}, \quad d \in T,$$

unde $S_d^*(x) = \{y^x\} := \operatorname{argmax}\{g_d(x, y) \mid y \in \mathbb{R}^n\}$, $x \in \mathbb{R}_+^n$, și $S_d^*(z) := \operatorname{argmax}\{f_d(x, y^x, z) \mid x \in \mathbb{R}_+^n\}$, $z \in \mathbb{R}^n$. Pentru fiecare $d \in T$, vom nota prin (P_d) problema de optimizare pe trei nivele care se poate obține din $(P; T)$ dacă acest parametru este fixat ca fiind d .

Observația 6.3.1 Dacă $T =]0, 1[^n$, atunci problema $(P; T)$ reprezintă modelul matematic atașat problemei economice descrise în cele de mai sus.

Rezolvarea problemei (P_d) , $d \in T$, se reduce la rezolvarea a trei probleme de optimizare.

Fie $d \in T$ și $x \in \mathbb{R}_+^n$. Considerăm problema:

$$(P_{d,x}^1) \quad \begin{cases} \varphi_{d,x}(y) \rightarrow \max, \\ y \in \mathbb{R}^n, \end{cases}$$

unde $\varphi_{d,x}(y) = g_d(x, y) = \langle \gamma - y - Dx, y \rangle$, $\forall y \in \mathbb{R}^n$.

Revenind la problema (P_d) , $d \in T$, rezultă că, oricare ar fi $z \in \mathbb{R}^n$, dacă $S_d^*(z) \neq \emptyset$ și $x \in S_d^*(z)$, atunci $S_d^*(x) = \{y^x\} = \left\{ \frac{1}{2}(\gamma - Dx) \right\}$.

Vom considera acum următoarea problemă de optimizare:

$$(P_{d,z}^2) \quad \begin{cases} \phi_{d,z}(x) \rightarrow \max, \\ x \in \mathbb{R}_+^n, \end{cases}$$

unde $\phi_{d,z}(x) = f_d(x, y^x, z) = \langle \gamma - \frac{1}{2}D\gamma + z, x \rangle + \langle (D^2 - I_n)x, x \rangle$, $\forall x \in \mathbb{R}_+^n$, I_n fiind matricea unitate de ordinul n .

Observăm faptul că $\phi_{d,z}(x) = \sum_{j \in J} \left(- (1 - \frac{d_j^2}{2})x_j^2 + (\gamma_j - \frac{d_j\gamma_j}{2} + z_j)x_j \right)$, $\forall x \in \mathbb{R}^n$.

Pentru $d \in T$ fixat, vom nota cu $J_+^d = \{j \in J \mid d_j^2 > 2\}$, $J_-^d = \{j \in J \mid d_j^2 < 2\}$, $J_0^d = \{j \in J \mid d_j^2 = 2\}$.

Pentru $d \in T$ și $z \in \mathbb{R}^n$, ambii fixați, considerăm mulțimile $J_{0+}^d(z) := \{j \in J_0^d \mid \gamma_j - \frac{d_j\gamma_j}{2} + z_j > 0\}$, $J_{00}^d(z) := \{j \in J_0^d \mid \gamma_j - \frac{d_j\gamma_j}{2} + z_j = 0\}$, $J_{0-}^d(z) := \{j \in J_0^d \mid \gamma_j - \frac{d_j\gamma_j}{2} + z_j < 0\}$.

Propoziția 6.3.2 (TUNS (BODE) O.R. [113]). *Fie $d \in T$.*

- (i) *Dacă $J_+^d \neq \emptyset$, atunci funcția $\phi_{d,z}$ este nemărginită superior pe \mathbb{R}_+^n , pentru fiecare $z \in \mathbb{R}^n$;*
- (ii) *Dacă $J_+^d = \emptyset$ și $z \in \mathbb{R}^n$ astfel încât $J_{0+}^d(z) \neq \emptyset$, atunci funcția $\phi_{d,z}$ este nemărginită superior pe \mathbb{R}_+^n .*

Fie $d \in T$ și $z \in \mathbb{R}^n$ astfel încât $J_+^d = \emptyset$ și $J_{0+}^d(z) = \emptyset$. Vom nota prin $p = \text{card}(J_{00}^d(z))$ și prin $q = \text{card}(J_{0-}^d(z))$. Fie $m = n - p - q = \text{card}(J_-^d)$.

Observația 6.3.3 (TUNS (BODE) O.R. [113]). *Este ușor de observat că, dacă $m = 0$ și $\lambda = (\lambda_1, \dots, \lambda_n) \in \mathbb{R}_+^n$, atunci $x^z = (x_1^z, \dots, x_n^z) \in \mathbb{R}_+^n$, unde*

$$x_j^z = \begin{cases} 0, & \text{dacă } j \in J_{0-}^d(z), \\ \lambda_j, & \text{dacă } j \in J_{00}^d(z), \end{cases}$$

este un punct de maxim al funcției $\phi_{d,z}$.

Dacă $m > 0$, fie $J_-^d = \{j_1, \dots, j_m\}$, unde $1 \leq j_1 < \dots < j_m \leq n$. Considerăm funcția $\tilde{\phi}_{d,z} : \mathbb{R}^m \rightarrow \mathbb{R}$,

$$\tilde{\phi}_{d,z}(x_{j_1}, \dots, x_{j_m}) = - \sum_{h=1}^m \left(1 - \frac{d_{j_h}^2}{2}\right)x_{j_h}^2 + \sum_{h=1}^m \left(\gamma_{j_h} - \frac{d_{j_h}\gamma_{j_h}}{2} + z_{j_h}\right)x_{j_h}, \quad \forall (x_{j_1}, \dots, x_{j_m}) \in \mathbb{R}^m.$$

Propoziția 6.3.4 (TUNS (BODE) O.R. [113]). *Funcția $\tilde{\phi}_{d,z} : \mathbb{R}^m \rightarrow \mathbb{R}$ este strict concavă și unicul său punct de maxim este $\tilde{x} = (\tilde{x}_{j_1}, \dots, \tilde{x}_{j_m})$, unde $\tilde{x}_{j_h} = \frac{2\gamma_{j_h} - d_{j_h}\gamma_{j_h} + 2z_{j_h}}{2(2 - d_{j_h}^2)}$, pentru fiecare $h \in \{1, \dots, m\}$.*

Fie $d \in T$ și $z \in \mathbb{R}^n$.

Considerăm mulțimile $J_{--}^d(z) = \{j \in J_-^d \mid \gamma_j - \frac{d_j\gamma_j}{2} + z_j < 0\}$, $J_{-+}^d(z) = \{j \in J_-^d \mid \gamma_j - \frac{d_j\gamma_j}{2} + z_j > 0\}$ și $J_{-0}^d(z) = \{j \in J_-^d \mid \gamma_j - \frac{d_j\gamma_j}{2} + z_j = 0\}$. Evident, $J_-^d = J_{--}^d(z) \cup J_{-+}^d(z) \cup J_{-0}^d(z)$.

Bazându-ne pe remarcă 6.3.3 și propoziția 6.3.4, obținem următorul rezultat.

Corolar 6.3.5 (TUNS (BODE) O.R. [113]). *Dacă $d \in T$ și $z \in \mathbb{R}^n$ astfel încât $J_+^d = \emptyset$ și $J_{0+}^d(z) = \emptyset$, atunci, oricare ar fi $\lambda = (\lambda_1, \dots, \lambda_n) \in \mathbb{R}_+^n$, punctul $x^z = (x_1^z, \dots, x_n^z)$, unde*

$$x_j^z = \begin{cases} \lambda_j, & \text{dacă } j \in J_{00}^d(z), \\ 0, & \text{dacă } j \in (J_{0-}^d(z) \cup J_{--}^d(z) \cup J_{-0}^d(z)), \\ \frac{2\gamma_j - d_j\gamma_j + 2z_j}{2(2 - d_j^2)}, & \text{dacă } j \in J_{-+}^d(z), \end{cases} \quad (6.1)$$

este un punct de maxim al funcției $\phi_{d,z}$.

Bazându-ne pe faptul că pentru o problemă de optimizare pe mai multe nivele funcțiile obiectiv de nivel inferior trebuie să aibă puncte de maxim (respectiv, minim), propoziția 6.3.2 implică faptul că domeniul T^* de admisibilitate al parametrului d are următoarea proprietate:

$$T^* \subseteq \{d \in T \mid J_+^d = \emptyset \text{ și } J_0^d = \emptyset\} = \{d \in T \mid d_j^2 < 2, \forall j \in J\}. \quad (6.2)$$

În continuare, vom considera că (6.2) are loc. În aceste condiții, pentru fiecare $z \in \mathbb{R}$, mulțimea $S_d^*(z)$ are exact un element, adică avem $S_d^*(z) = \{x^z = (x_1^z, x_2^z, \dots, x_n^z)\}$, unde

$$x_j^z = \begin{cases} 0, & \text{dacă } j \in J_{--}^d(z) \cup J_{-0}^d(z), \\ \frac{2\gamma_j - d_j\gamma_j + 2z_j}{2(2 - d_j^2)}, & \text{dacă } j \in J_{-+}^d(z). \end{cases} \quad (6.3)$$

În situația în care (6.2) are loc, avem $J = J_-^d$. Rezolvarea problemei inițiale (P_d) este echivalentă cu determinarea mulțimii $\operatorname{argmax}\{F_d(x^z, y^{x^z}, z) \mid z \in \mathbb{R}^n\}$. Prin urmare, vom rezolva problema

$$(P^3) \quad \begin{cases} \theta_d(z) \rightarrow \max, \\ z \in \mathbb{R}^n, \end{cases}$$

unde $\theta_d(z) = F_d(x^z, y^{x^z}, z) = \langle \gamma - x^z - Dy^{x^z} + z, x^z \rangle - \frac{1}{2}\|z\|^2$.

Propoziția 6.3.6 (TUNS (BODE) O.R. [113]). *Dacă există $j \in J$ astfel încât: (i) $2 > d_j^2 > 1$ sau (ii) $d_j^2 = 1$ și $\gamma_j \neq 0$, atunci funcția θ_d este superior nemărginită pe \mathbb{R}^n .*

Observația 6.3.7 *Din propoziția 6.3.6 rezultă că $T^* \subseteq \{d \in T \mid d_j^2 < 1, \forall j \in J\}$.*

Propoziția 6.3.8 (TUNS (BODE) O.R. [113]). *Dacă $d \in T$ și $d_j^2 < 1, \forall j \in J$, atunci funcția θ_d are un unic punct de maxim $z^* = (z_1^*, z_2^*, \dots, z_n^*)$, unde $z_j^* = \frac{\gamma_j(2-d_j)}{2(1-d_j^2)}, \forall j \in J$.*

Observația 6.3.9 *Din propoziția 6.3.8 rezultă că $\{d \in T \mid d_j^2 < 1, \forall j \in J\} \subseteq T^*$. Atunci, bazându-ne pe remarcă 6.3.6 obținem că $T^* = \{d \in T \mid d_j^2 < 1, \forall j \in J\}$.*

Observația 6.3.10 *Originalitatea problemei de optimizare pe trei nivele studiate mai sus constă în faptul că depinde de parametrii d și γ . Pentru cazul particular când $n = 1, d \in]0, 1[$ și $\gamma \in]0, 1[$, soluția optimă a problemei coincide cu soluția optimă care se obține din punct de vedere economic*

în lucrarea în colaborare FERREIRA F. și BODE O.R. [32]. Mai mult, rezultatul referitor la faptul că valoarea absolută a parametrului d este mai mică decât 1 are o importanță economică semnificativă. Deoarece d reprezintă gradul de diferențiere a produselor, rezultatul evidențiază condiția că $d \in]0, 1[$, utilizată din punct de vedere economic.

6.3.2 Benchmark: Cazul no-licensing pentru un produs diferențiat

În prezenta secțiune începem prin a da problema economică studiată de autoare în lucrarea în colaborare FERREIRA F. și BODE O.R. [32]. Contribuțiile autoarei relative la situația când nu are loc transfer tehnologic între cele două firme sunt prezentate în cadrul acestui paragraf. Este important de remarcat faptul că toate aceste rezultate se pot obține pentru cazul particular când $n = 1$ al problemei de optimizare parametrică formulată în subsecțiunea 6.2. În plus, determinăm și surplusul consumatorului CS și bunăstarea socială W definite prin $CS = \frac{q_1^2 + 2dq_1q_2 + q_2^2}{2}$, $W = \pi_1 + \pi_2 + CS$.

Analizăm situația în care nu are loc transfer tehnologic în cadrul duopolului Stackelberg diferențiat. În funcție de gradul de diferențiere a produselor, s-a arătat că:

- (i) dacă $0 < d < d_1^1$, atunci firma follower F_2 va decide să fie în competiție pe piață cu firma lider F_1 utilizând vechea ei tehnologie și va obține profit (inovația non-drastică);
- (ii) dacă $d_1 \leq d < 1$, atunci pentru firma follower F_2 nu este profitabil să producă (inovația drastică). În acest caz, firma F_1 va deține monopolul.

Determinăm explicit cantitatea optimă produsă de fiecare firmă, profitul fiecărei firme, valoarea optimă a mărimii inovației, surplusul consumatorului și bunăstarea socială, atât în cazul inovației non-drastice cât și a celei drastice.

Analizăm efectele gradului de diferențiere a produselor asupra: mărimii inovației, profitului ambelor firme (lider și follower), surplusului consumatorului și bunăstării sociale. Obținem următorul rezultat.

Teorema 6.3.11 (FERREIRA F. și BODE O.R. [32]). *Dacă nu are loc transferul tehnologic, atunci:*

- (i) Dacă $d \in (d_2, d_1)^2$ (respectiv, $d \in (0, d_2) \cup [d_1, 1)$), atunci valoarea optimă a mărimii inovației descrește (respectiv, crește) pe măsură ce produsele tind să se diferențieze;
- (ii) Dacă $d \in (0, 0.5) \cup (d_3, 1)^3$ (respectiv, $d \in (0.5, d_3)$), atunci profitul firmei inovatoare crește (respectiv, descrește) pe măsură ce produsele tind să se diferențieze;
- (iii) Dacă $d \in (0, d_4) \cup [d_1, 1)^4$ (respectiv, $d \in (d_4, d_1)$), atunci surplusul consumatorului crește (respectiv, descrește) pe măsură ce produsele tind să se diferențieze;
- (iv) Dacă $d \in (0, d_5) \cup [d_1, 1)^5$ (respectiv, $d \in (d_5, d_1)$), atunci bunăstarea socială crește (respectiv, descrește) pe măsură ce produsele tind să se diferențieze.

Observația 6.3.12 (FERREIRA F. și BODE O.R. [32]). *Remarcăm faptul că dacă nu are loc transferul tehnologic și inovația este non-drastică (adică $d \in (0, d_1)$), atunci profitul firmei care nu deține inovația crește pe măsură ce produsele tind să se diferențieze.*

¹ d_1 este soluția din intervalul $]0, 1[$ a ecuației $d^2 + 2d - 2 = 0$, $d_1 \simeq 0.732$.

² d_2 este soluția din intervalul $]0, 1[$ a ecuației $d^2 - 4d + 1 = 0$, $d_2 \simeq 0.268$.

³ d_3 este soluția din intervalul $]0, 1[$ a ecuației $d^4 + 2d^3 + 8d - 8 = 0$, $d_3 \simeq 0.268$.

⁴ d_4 este soluția din intervalul $]0, 1[$ a ecuației $d^4 - 5d^3 - 3d^2 + 10d - 2 = 0$, $d_4 \simeq 0.219$.

⁵ d_5 este soluția din intervalul $]0, 1[$ a ecuației $7d^4 - 13d^3 - 9d^2 + 28d - 10 = 0$, $d_5 \simeq 0.458$.

6.4 Contractul de tip per-unit royalty rate

În această secțiune analizăm cazul în care există un transfer tehnologic de la firma lider la firma follower pe baza contractului de tip per-unit royalty rate. Atașăm un model matematic acestei probleme economice concrete. Acest model matematic reprezintă o problemă de optimizare parametrică pe patru nivele, în care atât funcția obiectiv de nivel superior cât și funcțiile obiectiv de nivel inferior trebuie să fie maximizate luând în considerare anumite restricții date. Rezolvăm și determinăm soluția optimă a problemei atât din punct de vedere matematic, cât și economic.

6.4.1 Modelarea matematică și rezolvarea problemei economice

Fie $n \in \mathbb{N}^*$, $J = \{1, 2, \dots, n\}$, $r = (r_1, r_2, \dots, r_n) \in \mathbb{R}^n$ și $\gamma = (\gamma_1, \gamma_2, \dots, \gamma_n) \in \mathbb{R}^n$, cu proprietatea că $\gamma_j \in]0, 1[$, $\forall j \in J$. Fie $T \subseteq]0, 1[^n$ domeniul de variație al parametrului $d = (d_1, d_2, \dots, d_n) \in T$. Folosindu-ne de parametrul d putem construi matricea $D \in \mathbb{R}^n \times \mathbb{R}^n$ dată în subsecțiunea 6.3.1.

Pentru fiecare $d \in T$, considerăm $F_d : \mathbb{R}^n \times \mathbb{R}^n \times \mathbb{R}^n \times \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$, $f_d : \mathbb{R}^n \times \mathbb{R}^n \times \mathbb{R}^n \times \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ și $g_d : \mathbb{R}^n \times \mathbb{R}^n \times \mathbb{R}^n \times \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ funcțiile definite astfel

$$F_d(x, y, z, r) = \langle \gamma - x - Dy + z, x \rangle - \frac{1}{2} \|z\|^2 + \langle r, y \rangle, \quad (6.4)$$

$$f_d(x, y, z, r) = \langle \gamma - x - Dy + z, x \rangle + \langle r, y \rangle, \quad (6.5)$$

$$g_d(x, y, z, r) = \langle \gamma - y - Dx + z - r, y \rangle, \quad (6.6)$$

$\forall (x, y, z, r) \in \mathbb{R}^n \times \mathbb{R}^n \times \mathbb{R}^n \times \mathbb{R}^n$.

Considerăm următoarea problemă de optimizare parametrică pe patru nivele:

$$(P_{royalty}) \quad \begin{cases} F_d(x, y, z, r) \rightarrow \max \\ y \in S_d^*(x, z, r) \\ x \in S_d^*(z, r) \\ r \in S_d^*(z) \\ z \in \mathbb{R}^n \end{cases}, \quad d \in T,$$

unde $S_d^*(x, z, r) = \{y^{x,z,r}\} = \operatorname{argmax}\{g_d(x, y, z, r) \mid y \in \mathbb{R}^n\}$, pentru fiecare $z \in \mathbb{R}^n$ și $x, r \in \mathbb{R}_+^n$; $S_d^*(z, r) = \{x^{z,r}\} = \operatorname{argmax}\{f_d(x, y^{x,z,r}, z, r) \mid x \in \mathbb{R}_+^n\}$, pentru fiecare $z \in \mathbb{R}^n$, $y \in S_d^*(x, z, r)$ și $r \in \mathbb{R}_+^n$; și $S_d^*(z) = \{r^z\} = \operatorname{argmax}\{F_d(x^{z,r}, y^{x,z,r}, z, r) \mid r \in \mathbb{R}_+^n\}$, pentru fiecare $z \in \mathbb{R}^n$, $x \in S_d^*(z, r)$ și $y \in S_d^*(x, z, r)$.

Pentru fiecare $d \in T$, vom nota prin $(P_{d,royalty})$ problema de optimizare pe patru nivele care se poate obține din $(P_{royalty})$ dacă parametrul este fixat ca fiind d .

Observația 6.4.1 Dacă $T =]0, 1[^n$, atunci problema $(P_{royalty})$ este chiar modelul matematic atașat problemei economice formulată în secțiunea 6.3.2 în situația în care are loc transferul tehnologic pe baza unui contract de tip per-unit royalty.

Reducem rezolvarea problemei $(P_{royalty})$ la rezolvarea a patru probleme de optimizare.

Fie $d \in T$, $x, r \in \mathbb{R}_+^n$ și $z \in \mathbb{R}^n$. Considerăm problema:

$$(P_{d,x,z,r}^1) \quad \begin{cases} \varphi_{d,x,z,r}(y) \rightarrow \max, \\ y \in \mathbb{R}^n, \end{cases}$$

unde $\varphi_{d,x,z,r}(y) = g_d(x, y, z, r) = -\|y\|^2 + \langle \gamma - Dx + z - r, y \rangle$, $\forall y \in \mathbb{R}^n$,

Revenind la problema $(P_{d,royalty})$, $d \in T$, rezultă că, oricare ar fi $z \in \mathbb{R}^n$, dacă $r \in S_d^*(z)$ și $x \in S_d^*(z, r)$, atunci $S_d^*(x, z, r) = \{y^{x,z,r}\} = \left\{ \frac{\gamma - Dx + z - r}{2} \right\}$.

Fie acum $d \in T$, $z \in \mathbb{R}^n$ și $r \in \mathbb{R}_+^n$. Considerăm următoarea problemă de optimizare:

$$(P_{d,z,r}^2) \quad \begin{cases} \phi_{d,z,r}(x) \rightarrow \max, \\ x \in \mathbb{R}_+^n, \end{cases}$$

unde $\phi_{d,z,r}(x) = f_d(x, y^{x,z,r}, z, r) = \langle \gamma - \frac{1}{2}D\gamma + z, x \rangle + \langle (D^2 - I_n)x, x \rangle + \langle r, y^{x,z,r} \rangle$, oricare ar fi $x \in \mathbb{R}_+^n$, I_n fiind matricea unitate de ordinul n .

Revenind la problema $(P_{d,royalty})$, $d \in T$, rezultă că oricare ar fi $z \in \mathbb{R}^n$, dacă $r \in S_d^*(z)$ atunci

$$S_d^*(z, r) = \{x^{z,r}\} = \begin{cases} \frac{(d-2)(\gamma+z)}{2(d^2-2)}, \text{ dacă } \gamma + z > 0, \\ 0, \text{ dacă } \gamma + z \leq 0. \end{cases}$$

În continuare, fie $d \in T$ și $z \in \mathbb{R}^n$. Considerăm următoarea problemă de optimizare:

$$(P_{d,z}^3) \quad \begin{cases} \rho_{d,z}(r) \rightarrow \max, \\ z \in \mathbb{R}^n, \end{cases}$$

unde $\rho_{d,z}(r) = F_d(x^{z,r}, y^{x,z,r}, z, r)$.

Revenind la problema $(P_{d,royalty})$, $d \in T$, rezultă că, oricare ar fi $z \in \mathbb{R}^n$, avem

$$S_d^*(z) = \{r^z\} = \begin{cases} \frac{\gamma+z}{2}, \text{ dacă } \gamma + z > 0, \\ 0, \text{ dacă } \gamma + z \leq 0. \end{cases}$$

În aceste condiții, a rezolva problema inițială $(P_{d,royalty})$ este echivalent cu a determina mulțimea $\text{argmax}\{F_d(x^{z,r}, y^{x,z,r}, z, r^z) \mid z \in \mathbb{R}^n\}$. Prin urmare, vom rezolva problema:

$$(P^4) \quad \begin{cases} \theta_d(z) \rightarrow \max, \\ z \in \mathbb{R}^n, \end{cases}$$

unde $\theta_d(z) = F_d(x^{z,r}, y^{x,z,r}, z, r^z) = \langle \gamma - x^{z,r} - Dy^{x,z,r} + z, x^{z,r} \rangle - \frac{1}{2}\|z\|^2 + \langle r^z, y^{x,z,r} \rangle$.

Propoziția 6.4.2 (TUNS (BODE) O.R. și FERREIRA F. [117]). *Dacă $d \in T$, atunci funcția θ_d este strict concavă și are un unic punct de maxim $z^* = (z_1^*, z_2^*, \dots, z_n^*)$ unde $z_j^* = \frac{\gamma_j(2d_j-3)}{2d_j^2-2d_j-1}$, $\forall j \in J$.*

6.4.2 Contractul de tip per-unit royalty rate pentru un produs diferențiat

În această secțiune se studiază situația în care are loc transferul tehnologic de la firma care deține inovația către cea care nu o deține pe baza unui contract per-unit royalty (taxă percepută pe fiecare unitate produsă) și sunt evidențiate principalele rezultate. Considerând cazul particular când $n = 1$ pentru problema economică formulată în secțiunea 6.2, sunt prezentate toate contribuțiile autoarei relaționat cu acest subiect publicate în articolul în colaborare FERREIRA F. și TUNS (BODE) O.R. [33]. Este important de remarcat faptul că toate aceste rezultate se pot obține pentru cazul particular când $n = 1$ al problemei de optimizare parametrică pe patru nivele studiate anterior.

În cazul acestui tip de contract, inovația este non-drastică oricare ar fi $d \in (0, 1)$. Determinăm în mod explicit valoarea optimă a cantității produse de fiecare firmă, a profitului fiecărei firme, precum și valoarea optimă a mărimii inovației, surplusului consumatorului și bunăstării sociale, atât în cazul inovației non-drastice cât și a celei drastice.

Analizăm efectele gradului de diferențiere a produselor asupra mărimii inovației, a royalty rate, surplusului consumatorului, bunăstării sociale și profitului ambelor firme (lider și follower). Obținem următorul rezultat.

Teorema 6.4.3 (FERREIRA F. și TUNS (BODE) O.R. [33]). *Dacă transferul tehnologic se realizează pe baza unui contract de tip royalty rate, atunci:*

- (i) *Valoarea optimă a mărimii inovației, royalty rate, surplusului consumatorului și bunăstării sociale crește pe măsură ce produsele tind să se diferențieze;*
- (ii) *În cazul inovației non-drastice ($d \in (0, d_1)$), interesul firmei inovatoare de a realiza transferul tehnologic crește pe măsură ce produsele tind să se diferențieze;*
- (iii) *În cazul inovației drastice ($d \in [d_1, 1)$), dacă ($d \in [d_1, d_6]$)⁶ (respectiv, dacă ($d \in (d_6, 1)$), atunci interesul firmei inovatoare de a realiza transferul tehnologic crește (respectiv, descrește) pe măsură ce produsele tind să se diferențieze.*

Observația 6.4.4 (FERREIRA F. și TUNS (BODE) O.R. [33]). *În cazul inovației non-drastice, interesul firmei care nu deține inovația de a accepta transferul tehnologic plătind o per-unit royalty crește pe măsură ce produsele tind să se diferențieze.*

6.5 Contractul de tip fixed-fee pentru un produs diferențiat

În această secțiune studiem situația în care are loc transferul tehnologic de la firma care deține inovația către cea care nu o deține pe baza unui contract de tip fixed-fee (taxă fixă percepută independentă de cantitatea produsă). Contribuțiile autoarei cu privire la acest subiect au fost publicate în articolul în colaborare FERREIRA F. și TUNS (BODE) O.R. [33].

Atât în cazul inovației non-drastice cât și a celei drastice determinăm valoarea maximă a taxei fixe care poate fi percepută de către firma lider, valoarea corespunzătoare pentru mărimea

⁶ d_6 este soluția din intervalul $]0,1[$ a ecuației $4d^8 - 16d^6 + 28d^5 - 63d^4 + 50d^3 + 32d^2 - 24d - 8 = 0$, $d_6 \simeq 0.849$.

inovației, valoarea optimă a cantității produse de către fiecare firmă, profitul fiecărei firme, surplusul consumatorului și bunăstarea socială.

Remarcăm că în această situație pentru firma lider se impune restricția următoare: își va vinde inovația dacă și numai dacă profitul total obținut (adică profitul său + taxa fixă percepută) va depăși profitul obținut în cazul când nu are loc transfer tehnologic.

Observația 6.5.1 (FERREIRA F. și TUNS (BODE) O.R. [33]).

(i) Dacă produsele tind să se diferențieze ($d \in (0, d_7)$)⁷, atunci contractul de tip fixed-fee domină strict cazul benchmark;

(ii) Dacă produsele tind să fie omogene ($d \in [d_7, 1)$), atunci firma care deține inovația nu o va vinde pe baza unui contract de tip fixed-fee.

Studiem efectele gradului de diferențiere a produselor asupra principalelor variabile.

Teorema 6.5.2 (FERREIRA F. și TUNS (BODE) O.R. [33]). Dacă transferul tehnologic se realizează pe baza unui contract de tip fixed-fee (adică $d \in (0, d_7)$), atunci:

(i) Valoarea optimă a mărimii inovației, taxei fixe percepute de către firma inovatoare, surplusului consumatorului și bunăstării sociale, crește pe măsură ce produsele tind să se diferențieze;

(ii) Interesul firmei inovatoare de a realiza transferul tehnologic crește pe măsură ce produsele tind să se diferențieze.

6.6 Contractul de tip two-part tariff pentru un produs diferențiat

Vom considera acum situația în care are loc transferul tehnologic de la firma care deține inovația către cea care nu o deține pe baza unui contract de tip two-part tariff, adică se percepe atât o taxă fixă independentă de cantitatea produsă (fixed-fee), cât și o taxă pe fiecare unitate de produs (royalty per-unit of output). Contribuțiile autoarei cu privire la acest subiect au fost publicate în articolul în colaborare FERREIRA F. și BODE O.R. [32].

Determinăm atât în cazul inovației non-drastice, cât și în cazul celei drastice, valoarea maximă a taxei fixe care poate fi percepută de către firma lider, valoarea optimă a mărimii inovației, a royalty rate, a cantității produse de fiecare firmă și a profitului fiecărei firme, cât și a surplusului consumatorului și a bunăstării sociale. Remarcăm faptul că profitul firmei follower este egal cu profitul care l-ar obține dacă ar accepta un contract de tip fixed-fee.

Obținem următorul rezultat important.

Observația 6.6.1 (FERREIRA F. și BODE O.R. [32]). Un contract de tip two-part tariff domină strict cazul benchmark.

Pe baza rezultatelor de mai sus, evidențiem faptul că chiar dacă inovația este drastică, întotdeauna este bine pentru firma care o deține să o vândă fie pe baza unui contract de tip per-unit royalty, fie pe baza unui contract de tip two-part tariff. Acest lucru nu este deloc avantajos dacă își vinde inovația pe baza unui contract de tip fixed-fee.

⁷ d_7 este soluția din intervalul $]0,1[$ a ecuației $9d^7 + 24d^6 - 76d^5 - 160d^4 + 360d^3 + 160d^2 - 576d + 256 = 0$, $d_7 \simeq 0.793$.

Analizăm efectele gradului de diferențiere a produselor asupra principalelor variabile de mai sus.

Dacă ne aflăm în cazul inovației non-drastice (adică $d \in (0, d_1)$), obținem următorul rezultat.

Teorema 6.6.2 (FERREIRA F. și BODE O.R. [32]).

Dacă inovația este non-drastică ($d \in (0, d_1)$) și transferul tehnologic se realizează pe baza unui contract de tip two-part tariff, atunci:

(i) *Valoarea optimă a mărimii inovației, a taxei fixe care poate fi percepută de către firma inovatoare, a surplusului consumatorului și a bunăstării sociale, crește pe măsură ce produsele tind să se diferențieze;*

(ii) *Dacă $d \in (0, d_8)^8$, (respectiv, dacă $d \in (d_8, d_1)$), atunci valoarea optimă a royalty rate crește (respectiv, descrește) pe măsură ce produsele tind să se diferențieze.*

Dacă ne aflăm în cazul inovației drastice (adică $d \in [d_1, 1)$), obținem următorul rezultat.

Teorema 6.6.3 (FERREIRA F. și BODE O.R. [32]). *Dacă inovația este drastică ($d \in [d_1, 1)$) și transferul tehnologic se realizează pe baza unui contract de tip two-part tariff, atunci:*

(i) *Dacă $d \in [d_1, d_9)^9$ (respectiv, dacă $d \in (d_9, 1)$), atunci valoarea optimă a mărimii inovației crește (respectiv, descrește) pe măsură ce produsele tind să se diferențieze;*

(ii) *Valoarea optimă a royalty rate și a surplusului consumatorului descrește pe măsură ce produsele se diferențiază;*

(iii) *Taxa fixă care poate fi percepută de către firma inovatoare crește pe măsură ce produsele tind să se diferențieze;*

(iv) *Dacă $d \in [d_1, d_{10})^{10}$ (respectiv, dacă $d \in (d_{10}, 1)$), atunci bunăstarea socială crește (respectiv, descrește) pe măsură ce produsele tind să se diferențieze.*

⁸ d_8 este soluția din intervalul $]0,1[$ a ecuației $6d^6 - 42d^5 + 125d^4 - 156d^3 + 14d^2 + 112d - 56 = 0$, $d_8 \simeq 0.721..$

⁹ d_9 este soluția din intervalul $]0,1[$ a ecuației $6d^2 - 18d + 11 = 0$, $d_9 \simeq 0.855$.

¹⁰ d_{10} este soluția din intervalul $]0,1[$ a ecuației $54d^{10} - 99d^9 - 621d^8 + 1866d^7 - 42d^6 - 4446d^5 + 3146d^4 + 3020d^3 - 3276d^2 - 344d + 736 = 0$, $d_{10} \simeq 0.863..$

Bibliografie

- [1] Alves M.J., Dempe St., Júdice J.J.: *Computing the Pareto frontier of a bi-objective bilevel linear problem using a multiobjective mixed-integer programming algorithm*, <http://AlvesDempeJudice2010.pdf>.
- [2] Anand B.N., Khanna T.: *The structure of licensing contracts*, The Journal of Industrial Economics, **XLVIII** (2000), no. 1, 103–135.
- [3] Andraşiu M., Baciú A., Pascu A., Puşcaş E., Taşnadi Al.: *Metode de Decizii Multicriteriale*, Editura Tehnică, Bucureşti, 1986.
- [4] Applegate D.L., Bixby R.E., Chvátal V., Cook W.J.: *The Traveling Salesman Problem: A Computational Study*, Princeton University Press, Princeton, 2006.
- [5] Baciú A., Pascu A., Puşcaş E.: *Aplicaţii ale Cercetării Operaţionale*, Editura Militară, Bucureşti, 1988.
- [6] Bandopadhyaya L.: *Cost-Time Trade-off in Three-Axial Sums' Transportation Problem*, Journal of the Australian Mathematical Society, **35** (1994), 498–505.
- [7] Berdysheva R.A., Emelichev V.A.: *Some forms of stability of a combinatorial problem of lexicographic optimization*, Russian Mathematics (Iz. VUZ), **42** (1998), no. 12, 9–19.
- [8] Berthold T., Heinz S., Pfetsch M.E.: *Solving Pseudo-Boolean Problems with SCIP*, <http://opus4.kobv.de/opus4-zib/files/1067/ZR-08-12.pdf>.
- [9] Bertsekas D.P.: *A New Algorithm for the Assignment Problem*, Mathematical Programming, **21** (1981), 152–171.
- [10] Bhushan M., Rengaswamy R.: *Lexicographic optimization based sensor network design for Robust fault diagnosis*, In: 7th International Symposium on Dynamics and Control of Process Systems (DYCOPS), Cambridge, Massachusetts, 2004.
- [11] **Bode O.R.**, Ferreira F.A., Ferreira F.: *Licensing under Cournot vs Bertrand competition*, submitted for publication in Journal of Optimization Theory and Applications.
- [12] Bracken J., McGill J.: *Mathematical Programs with Optimization Problems in the Constraints*, Operations Research, **21** (1973), 37–44.
- [13] Brotcorne L., Labbé M., Marcotte P., Savard G.: *Joint Design and Pricing on a Network*, Operations Research, **56** (2008), 1104–1115.
- [14] Brown A., Gedlaman A., Martinez S.: *Analyzing the General Linear Piecewise Lexicographic Programming Problem and an Extension of the Fundamental Theorem of Linear Programming*, 2001, <http://ramanujan.math.trinity.edu/tumath/research/studpapers/s5.pdf>.
- [15] Burkard R., Dell'Amico M., Martello S.: *Assignment Problems*, SIAM, 2009, books.google.com/books/about/Assignment_Problems.html?id=nHIzbApLOR0C.

- [16] Burkard R.E., Rendl F.: *Lexicographic bottleneck problems*, Operations Research Letters, **10** (1991), no. 5, 303-308.
- [17] Candler W., Norton R.: *Multilevel Programming*, Technical Report 20, World Bank Development Research Center, Washington D.C., 1977.
- [18] Caron G., Hansen P., Jaumard B.: *The assignment problem with seniority and job priority constraints*, Operations Research, **47**, no. 3, 449-454.
- [19] Chang M.C., Lin C.H., Hu J.L.: *The Optimal Licensing Strategy of an Outside Patentee under an Upstream Supplier*, (2009), Taiwan Economic.
- [20] Choi J.P.: *Technology transfer with moral hazard*, International Journal of Industrial Organization, **19** (2001), 249-266.
- [21] Cohen G., Quadrat J.P., Wynter L.: *On convergence of the algorithm for bilevel programming problems by Clegg and Smith*, Institut National de Recherche en Informatique et en Automatique, no. 4185, May 2001, [http://: RR-4185.pdf](http://RR-4185.pdf).
- [22] Colson B., Marcotte P., Savard G.: *Bilevel programming: A survey*, A Quarterly Journal of Operations Research, **3** (2005), 87-107.
- [23] Cristescu G., Lupşa L.: *Non-Connected Convexities and Applications*, Kluwer Academic Publishers (Springer), Dordrecht/Boston/London, 2002.
- [24] Della Croce F., Paschos V.Th., Tsoukias A.: *An improved general procedure for lexicographic bottleneck problems*, Operations Research Letters, **24** (1999), no. 4, 187-194.
- [25] Dempe St.: *Foundations of Bilevel Programming*, Kluwer Academic Publishers, 2002.
- [26] Duca D., Lupşa L.: *Bilevel transportation problems*, Revue d'Analyse Numérique et de Théorie de l'Approximation, **30** (2001), no. 1, 25-34.
- [27] Ehrgott M.: *Multicriteria Optimization*. Second edition. Springer, Berlin-Heidelberg, 2005.
- [28] Emelichev V.A., Gurevsky E.E.: *On stability of some lexicographic multicriteria Boolean problem*, Control and Cybernetics, **36** (2007), no. 2, 333-346.
- [29] Faisca N.P., Saraiva P.M., Rustem B., Pistikopoulos E.N.: *A Multi-parametric Programming Approach for Multilevel Hierarchical and Decentralised Optimisation Problems*, Computational Management Science, **6** (2009), no. 4, 377-397.
- [30] Ferreira F.A.: *Patent licensing in a Cournot duopoly from high-cost firm to low-cost firm*, <http://ntst08.cankaya.edu.tr/proceedings/proceedings/FernandaAFerreiraPaper.pdf>.
- [31] Ferreira F.A.: *Licensing in an International Competition with differentiated goods*, Nonlinear Dynamics of Complex Systems: Application in Physical, Biological and Financial Systems. Editors: J.A. Tenreiro Machado, Dumitru Baleanu, Albert Luo. Springer Science + Business Media Llc. New York, (2011), 295-305.
- [32] Ferreira F., **Bode O.R.**: *Licensing endogenous cost-reduction in a differentiated Stackelberg model*, Communications in Nonlinear Science and Numerical Simulation, **18** (2013), no. 2, 308-315. <http://www.sciencedirect.com/science/article/pii/S1007570412002900>.
- [33] Ferreira F., **Tuns (Bode) O.R.**: *Per-unit royalty and fixed-fee licensing in a differentiated Stackelberg model*, IEEE 4th International Conference on Nonlinear Science and Complexity Proceedings, Budapest, (2012), 99-102.

- [34] Filippini L.: *Licensing contract in a Stackelberg model*, The Manchester School, **73** (2005), no. 5, 582-598.
- [35] Fliege J., Vicente L.N.: *A Multicriteria Approach to Bilevel Optimization*, Journal of Optimization Theory and Applications, **131** (2006), no. 2, 209–225.
- [36] Ford Jr L.R., Fulkerson D.R.: *Flows in Networks*, Princeton University Press, Princeton, NJ, 1966.
- [37] Fosfuri A., Roca E.: *Optimal Licensing Strategy: Royalty or fixed-fee?*, International Journal of Business and Economics, **3** (2004), no. 1, 13–19.
- [38] Fulkerson D.R., Glicksberg I., Gross O.: *A Production Line Assignment Problem*, The RAND Corporation, RM-1102, 1953.
- [39] Galperin E.A.: *Nonscalarized Multiobjective Global Optimization*, Journal of Optimization Theory and Applications, **75** (1992), no. 1, 69–85.
- [40] Gao Y., Lu J., Zhang G., Gao S.: *A Bilevel Model for Railway Train Set Organizing Optimization*, 2010, www.atlantis-press.com/php/download_paper.php?id=1466.
- [41] Garfinkel R.S.: *An Improved Algorithm for the Bottleneck Assignment Problem*, Operations Research, **20** (1972), 1747–1751.
- [42] Gaur A., Arora S.R.: *Multi-level Multi-objective Integer Linear Programming Problem*, Advanced Modelling and Optimization, **2** (2008), 297–322.
- [43] Goina D., **Tuns (Bode) O.R.**: *A kind of bilevel traveling salesman problem*, acceptată spre publicare în Studia Universitatis Babeş-Bolyai, **LVII** (2012), no. 4.
- [44] Gross O.: *The Bottleneck Assignment Problem*, The Rand Corporation, Santa Monica, California, Report No. P-1630, 1959.
- [45] Gutin G., Punnen A.: *The Traveling Salesman Problem and its Variations*, Kluwer Academic Publishers, Dordrecht, 2002.
- [46] Guț C.M.: *Participation to professional training courses of the employees belonging to companies from the Romanian manufacturing industry*, Studia Universitatis Babeş-Bolyai, Negotia, **LIII**, **I** (2008), Cluj-Napoca, 125-134.
- [47] Guț C.M.: *Present level of employers' investment in education and professional training for employees in Romanian manufacturing industry*, International Journal of Business Research, **8** (2008), no. 4, 125-130.
- [48] Guț C.M., **Bode O.R.**: *Educational and Professional Training Based on SMEs Sources*, X Conference 'European Culture' Proceedings, (2009), 189-196. <http://www.uic.es/progs/obj.uic?id=500e99f41b8b4>.
- [49] Guț C.M., Vorzsak M., Chifu C.I., **Bode O.R.**: *The Effects of Economic Crisis Upon Employment and Unemployment in Cluj County*, Proceedings of the IABE-2010 Las Vegas, **8** (2010), no. 1, 127-132.
- [50] Guț C.M., Vorzsak M., **Bode (Tuns) O.R.**: *The Role of SME's in Jobs Creation in Cluj County*, Small and Medium Sized Enterprises in a Globalized World - Conference Proceedings, Cluj-Napoca, (2011), 194-201.
- [51] Hammer P.L., Rudeanu S.: *Boolean Methods in Operations Research and Related Areas*, Springer-Verlag, New York, 1968.

- [52] Hansen P., Jaumard B., Savard G.: *New branch and bound rules for linear bilevel programming*, SIAM Journal on Scientific and Statistical Computing, **13** (1992), 1194-1217.
- [53] Hernández-Lerma O., Hoyos-Reyes L.F.: *A multiobjective control approach to priority queues*, Mathematical Methods of Operations Research, **53** (2001), 265-277.
- [54] Huang C.F., Litztenberger R.H.: *Foundations for Financial Economics*, Prentice Hall, North Holland, 1988.
- [55] Ignizio J.P.: *Goal programming and extensions*, Lexington Books, Lexington, 1976.
- [56] Ingersoll J.E.: *Theory of Financial Decision Making*, Rowman & Littlefield, 1987.
- [57] Jahn J.: *Vector Optimization - Theory, Applications, and Extensions*, Springer, Berlin-Heidelberg-New York, 2004.
- [58] Kamien M.I.: *Patent Licensing*, Handbook of Game Theory with Economic Applications, **I** (1992), 331-354.
- [59] Kamien M.I., Oren S.S., Tauman Y.: *Optimal licensing of cost-reducing innovation*, Journal of Mathematical Economics, **21** (1992), 483-508.
- [60] Kamien M.I., Tauman Y.: *Fees versus royalties and the private value of a patent*, The Quarterly Journal of Economics, **101** (1986), no. 3, 471-491.
- [61] Kamien M.I., Tauman Y.: *Patent Licensing: The Inside Story*, Manchester School, **70** (2002), no. 1, 7-15.
- [62] Katz M., Shapiro C.: *How to license intangible property*, The Quarterly Journal of Economics, **101** (1986), no. 3, 567-589.
- [63] Khanmohammadi S., Hajiha A., Jassbi J.: *Individual job assignment using the qualification matrix*, Proceedings of the 6th WSEAS International Conference on Evolutionary Computing, Lisbon, Portugal, (2005), 146-151.
- [64] Kosuch St., Le Bodic P., Leung J., Lisser A.: *On a Stochastic Bilevel Programming Problem with Knapsack Constraints*, http://www.kosuch.eu/stefanie/veroeffentlichungen/INOC09_abstract.pdf.
- [65] Kuhn H.W.: *The Hungarian method for the assignment problem*, Naval Research Logistics Quarterly, **2** (1955), no. 2, 83-97.
- [66] Kuhn H.W.: *Variants of the Hungarian Method for Assignment Problems*, Naval Research Logistics Quarterly, **3** (1956), 253-258.
- [67] Li Y., Chen S.: *Optimal Traffic Signal Control for an $M \times N$ traffic Network*, Journal of Industrial and Management Optimization, **4** (2008), 661-672.
- [68] Li C., Ji X.: *Innovation, licensing, and price vs. quantity competition*, Economic Modelling, **27** (2010), 746-754.
- [69] Li H., Jiao Y.C., Zhang F.S., Zhang L.: *An Efficient Method for Linear Bilevel Programming Problems Based on the Orthogonal Genetic Algorithm*, International Journal of Innovative Computing, Information and Control, **5** (2009), no. 9, 2837-2846.
- [70] Liu Y., Mei J.: *Optimality Conditions in Bilevel Multiobjective Programming Problems*, Southeast Asian Bulletin of Mathematics, **33** (2009), 79-87.
- [71] Lotito P.A., Mancinelli E.M., Quadrat J.P., Wynter L.: *A Global Descent Heuristic for Bilevel Network Pricing*, 2004, <http://www-rocq.inria.fr/metalau/quadrat/bpalgocomplet.pdf>.

- [72] Luc D.T.: *Theory of Vector Optimization*, Springer-Verlag, Berlin, 1989.
- [73] Lupşa L., Blaga L.R.: *A Special Type of the Min-efficient Solution of (CT) Problem*, Automation Computers Applied Mathematics, **15** (2006), no. 2, 193–201.
- [74] Lupşa L., Blaga L.R.: *Special Type of Transportation Problems*, Automation Computers Applied Mathematics, **16** (2007), no. 2, 263–276.
- [75] Lupşa L., **Tuns (Bode) O.R.**: *Bilevel E Programming Problems and a Kind of Portfolio Problems*, Part I, Automation Computers Applied Mathematics, **19** (2010), no. 1, 69–77.
- [76] Lupşa L., **Tuns (Bode) O.R.**: *Discrete Lexicographic p-Bottleneck Problems. Part II*, acceptată spre publicare în Buletinul Ştiinţific al Universităţii Politehnică Timişoara.
- [77] Manquinho V., Marques-Silva J.: *On Applying Cutting Planes in DLL-based Algorithms for Pseudo-boolean Optimization*, Technical Report RT /003/05-CDIL, INESC-ID 2005.
- [78] Marcotte P., Zhu D.L.: *Exact and inexact penalty methods for the generalized bilevel programming problem*, Mathematical Programming, **74** (1996), no. 2, 141–157.
- [79] Maringer D.: *Portfolio Management with Heuristic Optimization*, Advanced in Computational Management Science, Springer-Verlag, **8**, 2005.
- [80] Marjit S.: *On a non-cooperative theory of technology transfer*, Economics Letters, **33** (1990), 293–298.
- [81] Markowitz H.M.: *Portfolio Selection*, The Journal of Finance, **8** (1952), no. 1, 77–91.
- [82] Markowitz H.M.: *Portfolio Selection: Efficient Diversification of Investments*, John Wiley and Sons, New York, 1959.
- [83] Markowitz H., Sharpe W.F., Miller M.: *Founders of Modern Finance: Their Prize Winning Concepts and 1990 Nobel Lectures*, AIMR, Charlottesville VA, 1991.
- [84] Marques-Silva J., Argelich J., Graça A., Lynce I.: *Boolean Lexicographic Optimization*, Proceedings of the 17th International RCRA Workshop (RCRA 2010): Experimental Evaluation of Algorithms for Solving Problems with Combinatorial Explosion Bologna, Italy, 2010.
- [85] Maruşciac I., Rădulescu M.: *Un problème général de la programmation linéaire a plusieurs fonctions économiques*, Studia, Universitatea Babeş-Bolyai, **15** (1970), no. 2, 55–65.
- [86] May K.O.: *Transitivity, Utility and Aggregation in Preference Patterns*, Econometrica, **22** (1954), 1–13.
- [87] Meucci A.: *Risk and Asset Allocation*, Springer-Verlag, 2005.
- [88] Miettinen K.: *Nonlinear multiobjective optimization*, Dordrecht/Boston/London: Kluwer Academic Publishers, 1998.
- [89] Neamţiu L.: *A Medical Resources Allocation Problem*, Results in Mathematics, **53** (2009), no. 3-4, 341–348.
- [90] Neamţiu L.: *Modelare şi Decizie în Economia Medicală*, Casa Cărţii de Ştiinţă, Cluj-Napoca, 2008.
- [91] Pastor R.: *LB-ALBP: the lexicographic bottleneck assembly line balancing problem*, International Journal of Production Research, **49** (2011), no. 8, 2425–2442.
- [92] Pentico D.W.: *Assignment problems: A golden anniversary survey*, European Journal of Operational Research, **176** (2007), 774–793.
- [93] Poddar S., Sinha U.B.: *On Patent Licensing in Spatial Competition*, The Economic Record, **80** (2004), no. 249, 208–218.

- [94] Poddar S., Sinha U.B.: *Patent licensing from high-cost firm to low-cost firm*, National University of Singapore, Department of Economics, working paper No. 0503, 2005.
- [95] Podinovskiy V.V., Nogin V.D.: *Pareto-Optimal Solution of Multicriteria Problems*, Moscow, Nauka, 1982 (in russian).
- [96] Popovici N.: *Optimizare Vectorială*, Casa Cărții de Știință, Cluj-Napoca, 2005.
- [97] Rădulescu M., Rădulescu S., Rădulescu C.Z.: *Modele Matematice pentru Optimizarea Investițiilor Financiare*, Editura Academiei Române, București, 2006.
- [98] Ravindran A., Ramaswami V.: *On the Bottleneck Assignment Problem*, Journal of Optimization Theory and Applications, **21** (1977), 451-458.
- [99] Rockett K.: *The quality of licensed technology*, International Journal of Industrial Organization, **8** (1990), 559-574.
- [100] Roy B.: *Multicriteria Methodology for Decision Aiding*, Dordrecht, Kluwer Academic Publishers, 1996.
- [101] Ruuska S., Miettinen K., Wiecek M.M.: *Connections Between Single-Level and Bilevel Multiobjective Optimization*, Journal of Optimization Theory and Applications, **153** (2012), no. 1, 60-74.
- [102] Sahu A., Tapadar R.: *Solving the Assignment Problem using Genetic Algorithm and Simulated Annealing*, IAENG International Journal of Applied Mathematics, **36** (2007), no. 1, 37-40.
- [103] Sawaragi Y., Nakayama H., Tanino T.: *Theory of Multiobjective Optimization*, Academic Press, San Diego-New York-London-Toronto-Montreal-Tokyo, 1985.
- [104] Sozic A., Bonnans J.F., Paraisy R., Veyrat S.: *Application of convex lexicographical optimization to the balance of GRTgaz gas grid*, Journal of Global Optimization, **49** (2011), no. 3, 414-423.
- [105] Sokkalingam P.T., Aneja Y.P.: *Lexicographic bottleneck combinatorial problems*, Operations Research Letters, **23** (1998), no. 1, 27-33.
- [106] Stackelberg H.F.: *Marktform und Gleichgewicht*, Springer-Verlag, Berlin, 1934.
- [107] Stackelberg H.F.: *The theory of the market economy*, Oxford University Press, Oxford, 1952.
- [108] Stancu-Minasian I.M.: *Stochastic Programming with Multiple Objective Functions*, D. Reidel Publishing Company, Dordrecht, 1984.
- [109] Steuer R.E.: *Multiple-Criteria Optimization: Theory, Computation, and Applications*, John Wiley and Sons, New York, 1986.
- [110] **Tuns (Bode) O.R.**: *Fractional Optimization for a Portfolio Selection Problem*, Annals of the Tiberiu Popoviciu Seminar of Functional Equations, Approximation and Convexity, **9** (2011), 173-183.
- [111] **Tuns (Bode) O.R.**: *Bilevel E Cost-Time-P Programming Problems*, Proceedings of the 2011 International Conference on Computational and Mathematical Methods in Science and Engineering, **3** (2011), 1168-1179.
- [112] **Tuns (Bode) O.R.**: *Bilevel Biobjective Pseudo Boolean Programming Problems*, Journal of Mathematical Modelling and Algorithms, **11** (2012), no. 3, 325-344, <http://rd.springer.com/article/10.1007/s10852-012-9188-2>.
- [113] **Tuns (Bode) O.R.**: *Modeling and solving the benchmark case in a differentiated Stackelberg duopoly*, acceptată spre publicare în Analele Universității de Vest Timișoara, **L** (2012), no. 2.

- [114] **Tuns (Bode) O.R.:** *About a lexicographic multicriteria bottleneck problem*, acceptată spre publicare în Annals of the Tiberiu Popoviciu Seminar of Functional Equations, Approximation and Convexity, **10** (2012).
- [115] **Tuns (Bode) O.R.:** *Connection between lexicographic discrete bottleneck problem and a single-level discrete problem*, submitted for publication in SIAM Journal on Discrete Mathematics.
- [116] **Tuns (Bode) O.R.:** *A new kind of a generalized bottleneck assignment problem. Part II*, submitted for publication in Journal of Global Optimization.
- [117] **Tuns (Bode) O.R.,** Ferreira F.: *Modeling and solving the per-unit royalty case in a differentiated Stackelberg duopoly*, acceptată spre publicare în Annals of the Tiberiu Popoviciu Seminar of Functional Equations, Approximation and Convexity, **10** (2012).
- [118] **Tuns (Bode) O.R.,** Lupşa L.: *Discrete Lexicographic p -Bottleneck Problems. Part I*, acceptată spre publicare în Buletinul Ştiinţific al Universităţii Politehnică Timişoara.
- [119] **Tuns (Bode) O.R.,** Neamţiu L.: *A new kind of a generalized bottleneck assignment problem*, General Mathematics, **20** (2012), no. 5, Special Issue, 133-144.
- [120] Toth P., Vigo D.: *The Vehicle Routing Problem*, SIAM, Philadelphia, 2001.
- [121] Ţigan Şt., Achimaş A., Coman I., Drugan T., Iacob E.: *Decizii Multifactoriale*, Cluj-Napoca, Editura SRIMA, 2001.
- [122] Vicente L.N.: *Bilevel Programming: Introduction, History, and Overview*, BP, <http://www.mat.uc.pt/Inv/papers/EoO.pdf>.
- [123] Vicente L.N., Calamai P.H.: *Bilevel and multilevel programming: a bibliography review*, Journal of Global Optimization, **5** (1994), 291-306.
- [124] Vicente L., Savard G., Júdice J.: *The discrete linear bilevel programming problem*, Journal of Optimization Theory and Applications, **89** (1996), 597-614.
- [125] Votaw D.F., Orden A.: *The personnel assignment problem*, Symposium on Linear Inequalities and Programmng, SCOOP 10, US Air Force, (1952), 155-163.
- [126] Wang Z.W., Nagasawa H., Nishiyama N.: *An Algorithm for a Multiobjective, Multilevel Linear Programming*, Journal of the Operations Research Society of Japan, **39** (1996), 176-187.
- [127] Wang X.H.: *Fee versus royalty licensing in a Cournot duopoly model*, Economics Letters, **60** (1998), 55-62.
- [128] Wang X.H.: *Fee Versus Royalty Licensing in Differentiated Cournot Oligopoly*, Journal of Economics and Business, **54** (2002), 253-266.
- [129] Wang X.H., Yang B.Z.: *On Licensing Under Bertrand Competition*, Australian Economic Papers, **38** (1999), 106-119.
- [130] Wang S., Xia Y.: *Portfolio Selection and Asset Pricing*, Lecture Notes in Economics and Mathematical Systems, **514**, Springer-Verlag, 2002.
- [131] Weber E., Rizzoli A., Soncini-Sessa R., Castelletti A.: *Lexicographic optimisation for water resources planning: the case of Lake Verbano, Italy*, In: Integrated assessment and decision support proceedings of the first biennial meeting of the international environmental modelling and software society, Lugano, (2002), 235-240.
- [132] <http://en.wikipedia.org>.

-
- [133] Yu P.L.: *Cone convexity, cone extreme points, and nondominated solutions in decision problems with Multiobjectives*, Journal of Optimization Theory and Applications, **14** (1974), 319-377.
- [134] Yu P.L.: *Multiple-Criteria Decision Making. Concepts, Techniques, and Extensions*, Plenum Press, New York and London, 1985.
- [135] Zarepisheh M., Khorram E.: *On the transformation of lexicographic nonlinear multiobjective programs to single objective programs*, Mathematical Methods of Operations Research, **74** (2011), 217-231,
www.springerlink.com/index/G884WP1450M62283.pdf.
- [136] Zeleny M.: *Multiple Criteria Decision Making*, Mc Graw-Hill, New York, 1982.
- [137] Zionts S.: *Multiple Criteria Problem Solving Proceedings*, Springer Verlag, New York, 1978.
- [138] Zuniga M.P., Guellec D.: *Who licenses out patents and why? Lessons from a business survey*, (2009), <http://www.oecd.org/dataoecd/47/16/42477187.pdf>.