



UNIVERSITATEA „ALEXANDRU IOAN CUZA“ din IAȘI
ȘCOALA DOCTORALĂ DE MATEMATICĂ

Rezumatul tezei de doctorat

**Studiul unor probleme de optimizare cu
multifuncții pe baza tehnicilor analizei
variaționale**

Student:

Chelmuș Dumitru-Teodor

Coordonator:

prof. dr. Durea Marius

Iași 2021

Cuprins

| | |
|---|-----------|
| Introducere | i |
| 1 Preliminarii | 1 |
| 1.1 Definiții și rezultate de bază | 1 |
| 1.2 Conuri tangente. Derivatele unei multifuncții | 11 |
| 1.3 Conuri normale. Subdiferențiale și coderivate | 15 |
| 2 Minime direcționale | 23 |
| 2.1 Eficiență Pareto direcțională | 23 |
| 2.2 Condiții de optim via geometrie variațională | 26 |
| 2.2.1 Condiții de optim via conuri tangente | 26 |
| 2.2.2 Condiții de optim via conuri normale | 31 |
| 3 Penalizare exactă și condiții de optim pentru eficiență direcțională | 35 |
| 3.1 Teoreme de penalizare pentru probleme de optimizare scalară | 36 |
| 3.2 Rezultate de penalizare pentru POV | 37 |
| 3.2.1 O altă perspectivă asupra minimelor direcționale | 37 |
| 3.2.2 Rezultate de penalizare exactă | 40 |
| 3.3 Condiții de optim pentru eficiență Pareto direcțională cu restricții | 42 |
| 3.4 Minime aproximative și penalizare exactă | 44 |
| 3.5 Condiții de optim pentru minime aproximative | 47 |
| 4 Stabilitatea punctelor de minim și a punctelor critice în cadrul direcțional | 51 |
| 4.1 Minime Pareto direcționale pentru mulțimi | 51 |
| 4.2 Convergența minimelor pentru mulțimi | 54 |
| 4.3 Rezultate de stabilitate pentru POV | 56 |
| 4.3.1 Stabilitatea eficienței pentru POV | 57 |
| 4.3.2 Stabilitatea criticalității pentru POV | 58 |
| Bibliografie | 61 |

Introducere

Frumusețea teoriei optimizării provine, pe de o parte, din multitudinea de aplicații practice pe care le are și, pe de altă parte, din prodigioasa colecție de tehnici matematice care au fost dezvoltate de cercetători pentru a studia problemele specifice acestora. Verbul "a optimiza" își are originea în latinescul *optimum* care înseamnă "cel mai bun". Calculul diferențial pentru funcții de o variabilă reală, introdus de Isaac Newton și, independent, de Gottfried Leibniz, a devenit una dintre primarele în studiul problemelor de optimizare. Teorema lui Fermat și teorema multiplicatorilor Lagrange reprezintă condiții necesare pentru extremele locale ale unei funcții derivabile definite pe spațiul euclidian \mathbb{R}^n cu valori în \mathbb{R} . Apariția problemelor de optimizare în care obiectivul este o funcție nenetedă sau o multifuncție a generat nevoia generalizării teoriei deja existente care, în fond, se bazează exclusiv pe proprietatea de diferențiabilitate a funcției obiectiv. Prin urmare s-au dezvoltat concepte precum conuri tangente, conuri normale, subgradienți pentru funcții (ne)convexe etc. care au fost utilizate pentru a dezvolta calculul subdiferențial și construcția de derivate asociate multifuncțiilor.

Analiza variațională a cunoscut o dezvoltare semnificativă în ultimi 50 de ani prin introducerea unei suite de tehnici și unelte bazate pe studiul sistematic al unor concepte precum conuri tangente și conuri normale la o mulțime. Mai mult, optimizarea unor probleme cu grad sporit de generalitate din diverse contexte practice, precum economie, teoria jocurilor, control optimal etc., a generat o necesitate de a generaliza procedeul clasic de diferențiere a funcțiilor scalare și vectoriale. Acest studiu a condus la generalizarea rezultatelor clasice privind teoria diferențiabilității care a generat noi teoreme de medie, principii de separare și principii de extremalitate. Astfel s-a conturat perspectiva, unanim acceptată de cercetători, conform căreia aceste rezultate sunt foarte importante în demersul realizării unui studiu unitar al funcțiilor, multifuncțiilor și mulțimilor.

Cadrul de lucru al studiului prezentat în teză este cel al spațiilor vectoriale normate. Inspirați de anumite idei extrase din studiul unor probleme de optimizare din teoria locației și programare matematică, unde unele direcții sunt mai importante decât altele (fiind numite direcții fundamentale), am introdus prin prezenta lucrare o noțiune de minim direcțional pentru aplicații. Eficiența

Pareto direcțională este un concept natural și flexibil care se diferențiază de conceptul standard de eficiență Pareto prin faptul că în spațiul de plecare este considerată numai o mulțime de direcții care pornesc din punctul de referință în locul unei bile în jurul punctului. Apoi, observăm în cel mai simplu caz, al funcțiilor cu valori reale (de variabilă reală), cum condițiile necesare de optimalitate naturale sunt date de teorema lui Fermat într-unul din capetele intervalului. Mai general, avem în vedere și versiunile corespunzătoare unilaterale ale teoremei lui Fermat pentru funcții definite pe un interval cu valori reale care nu sunt neapărat diferențiabile, dar care admit derivate unilaterale. Acest lucru ne dă un imbold de a lua în considerare o generalizare cuprinzătoare a acestui caz, și anume, probleme de optimizare în care funcția de minimizat, numită funcție obiectiv, este înlocuită cu o multifuncție și constrângerea este descrisă folosind imaginea inversă a unui con printr-o altă multifuncție. Pentru studiul acestui caz general, adaptăm noțiunea clasică de con tangent la contextul direcțional și considerăm mai multe tipuri de proprietăți de regularitate direcțională a multifuncției obiectiv și a celei care descrie restricția. Această abordare ne permite să obținem condițiile necesare de optimalitate care, la rândul lor, generalizează prototipul teoremei lui Fermat menționate mai sus. Mai mult, prezentăm și condiții de optimalitate folosindu-ne de conuri tangente și coderivate. Atât pe spațiile primale, cât și pe cele duale, luăm în considerare mai multe situații referitoare la multifuncția obiectiv și multifuncția restricție, făcând apel la o serie de tehnici specifice de studiu, printre care amintim condițiile generalizate de calificare, scalarizarea Gerstewitz, paradigma deschidere vs. minimalitate și principiul extremal.

Capitolul 1 este dedicat unor subiecte preliminare care vor fi utilizate pe parcursul tezei. În deschiderea acestui capitol prezentăm câteva aspecte ce țin de operații cu mulțimi, topologie și analiză funcțională, continuând cu prezentarea ideilor de referință din teoria optimizării și analiza variațională alături de o serie de tehnici specifice acestor domenii de cercetare.

Capitolul 2 începe cu formularea problemei de optimizare abstractă multicriterială și cu definirea conceptului de eficiență direcțională pe care îl studiem în această teză. Sfârșitul primei secțiuni este dedicat unor comparații și exemple relevante pentru studiul nostru. A doua secțiune tratează condițiile de optim pentru conceptele menționate anterior, fiind împărțită în două subsecțiuni. În primul rând, ne concentrăm pe obținerea de condiții de optim utilizând conuri tangente și în acest sens adaptăm conceptul clasic de con tangent în sens Bouligand și pe cea de derivată Bouligand a unei multifuncții. În continuare, utilizând unele proprietăți de regularitate metrică direcțională, prezentăm câteva rezultate ce conțin condiții necesare de optim asociate, pe de o parte,

unor probleme de optimizare cu multifuncții și restricții cu inegalități generalizate, iar pe de altă parte, unor probleme de optimizare neliniare netede. În al doilea rând, tratăm problema determinării condițiilor necesare de optim utilizând conuri normale Mordukhovich.

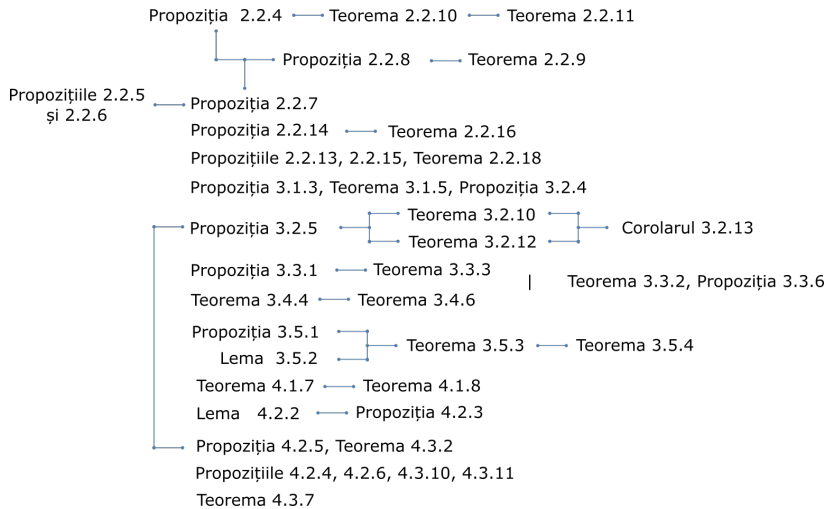
Capitolul 3 conține patru tipuri principale de rezultate: penalizare exactă de tip Clarke pentru probleme de optimizare scalară și vectorială, penalizare exactă de tip Clarke pentru probleme de optimizare cu multifuncții, condiții necesare de optim pentru minime direcționale și condiții necesare de optim pentru minime direcționale aproximative. Mai mult, pe parcursul acestui capitol introducem o variantă modificată a noțiunii de minim direcțional din Capitolul 2 (conul de ordine este generat de o mulțime de direcții fixate a priori), utilizăm o procedură de dilatare a conurilor în spațiul de plecare și studiem conceptul de minim direcțional aproximativ.

Ultimul capitol, Capitolul 4, este dedicat minimelor pentru mulțimi și aplicații multivoce dintr-un punct de vedere care ia în considerare unele direcții speciale legate în punctul de referință considerat în locul abordării clasice care ia în considerare toate direcțiile. În plus, suntem interesați de o analiză atentă a mai multor tipuri de soluții direcționale (tari, slabe, aproximative) în sensul stabilității lor sub impactul unor perturbări. Ultima secțiune a Capitolului 4 conține două tipuri de rezultate: stabilitatea punctelor de minim și păstrarea criticalității. Un ingredient important este procedura de dilatare a conurilor introdusă și studiată în Capitolul 3. Mai mult, în discuția referitoare la criticalitate, au fost utilizate mai multe metode elaborate din analiza variațională și din calculul diferențial generalizat.

În concluzie, această teză se concentrează asupra studiului unor probleme de optimizare scalară, vectorială sau multicriterială utilizând teoria clasică a conurilor tangente și analiza variațională modernă. Studiul propus în această teză are intenția de a continua efortul depus de mai mulți autori în ultimul deceniu pentru a investiga fenomenele direcționale din programarea matematică. Mai mult, ne propunem să arătăm puterea mai multor instrumente bazate pe proprietățile de regularitate direcțională dezvoltate recent.

Diagrama de mai jos prezintă rezultatele originale din lucrarea de față care au fost preluate din lucrările: [8, 6, 7, 5].

Introducere



1

Preliminarii

Cuprins

| | | |
|-----|---|----|
| 1.1 | Definiții și rezultate de bază | 1 |
| 1.2 | Conuri tangente. Derivatele unei multifuncții . . | 11 |
| 1.3 | Conuri normale. Subdiferențiale și coderivate . . | 15 |

Capitolul de față este dedicat unor definiții și rezultate preliminare din analiza funcțională și analiza neliniară precum: conuri tangente, conuri normale și unele concepte de diferențiabilitate generalizată utilizate în următoarele capitole. Toate materialele prezentate sunt preluate din [35, 2, 31, 19, 1, 9] și referințele bibliografice din acestea.

1.1 Definiții și rezultate de bază

Fie X un spațiu vectorial peste corpul numerelor reale. Notăm că toate spațiile vectoriale utilizate în lucrarea de față sunt spații vectoriale peste corpul \mathbb{R} .

Dacă Ω_1, Ω_2 sunt submulțimi nevide ale lui X , suma Minkowski a lui Ω_1 și Ω_2 este

$$\Omega_1 + \Omega_2 := \{\omega_1 + \omega_2 \mid \omega_1 \in \Omega_1, \omega_2 \in \Omega_2\}.$$

Dacă $x \in X, a \in \mathbb{R}$ și $A \subset \mathbb{R}$ este o mulțime nevidă, atunci $x + \Omega_1 := \Omega_1 + x := \{x\} + \Omega_1$, $A\Omega_1 := \{\alpha\omega_1 \mid \omega_1 \in \Omega_1, \alpha \in A\}$, and $a\Omega_1 := \{a\}\Omega_1 = \{a\omega \mid \omega \in \Omega_1\}$. Prin convenție, $A + \emptyset := \emptyset$, $a \cdot \emptyset := \emptyset$, și $\emptyset \cdot \Omega := \emptyset$. Date

1 Preliminarii

două elemente $x_1, x_2 \in X$, segmentul închis $[x_1, x_2]$ este definit prin:

$$[x_1, x_2] := \{(1 - \lambda)x_1 + \lambda x_2 \mid \lambda \in [0, 1]\}.$$

Dacă $\lambda \in (0, 1)$ în definiția de mai sus, obținem segmentul deschis (x_1, x_2) . O mulțimea nevidă $\Omega \subset X$ se numește convexă dacă $[\omega_1, \omega_2] \subset \Omega$ oricare ar fi $\omega_1, \omega_2 \in \Omega$.

Fie Ω o submulțimea nevidă a lui X . Mulțimea

$$\text{conv } \Omega := \bigcap \{C \mid \Omega \subset C \subset X \text{ și } C \text{ este convexă}\}$$

este cea mai mică (în sensul incluziunii) mulțimea convexă care conține pe Ω și se numește înfășurătoarea convexă a lui Ω .

Considerăm $(X, \|\cdot\|_X)$ un spațiu normat peste \mathbb{R} . Dacă nu există risc de confuzie, pentru simplitate vom nota $\|\cdot\|_X$ prin $\|\cdot\|$. Peste tot în lucrarea aceasta, când $X = \mathbb{R}^n$, norma cu care vom înzestra spațiul X va fi norma euclidiană. Dacă $(X, \|\cdot\|_X)$ și $(Y, \|\cdot\|_Y)$ sunt spații liniare normate, atunci produsul cartezian $X \times Y$ este de asemenea spațiu liniar normat în raport cu norma

$$\|(x, y)\|_{X \times Y} := \|x\|_X + \|y\|_Y.$$

Toate spațiile liniare considerate în această lucrare sunt normate dacă nu se fac alte presupuneri.

Fie $x \in X$ și $r \in (0, +\infty)$. Bila deschisă și bila închisă din X de centru x și rază r sunt mulțimile definite prin

$$B_X(x, r) := \{x_1 \in X \mid \|x - x_1\| < r\}$$

și

$$D_X(x, r) := \{x_1 \in X \mid \|x - x_1\| \leq r\},$$

respectiv. Vom considera de asemenea cazul $r = +\infty$ și în această situație avem $B_X(x, r) = D_X(x, r) = X$. Notăm cu B_X bila unitate deschisă $B_X(0, 1)$ și cu D_X bila unitate închisă $D_X(0, 1)$. Sfera unitate din X , notată cu S_X , este mulțimea acelor $x \in X$ cu proprietatea $\|x\| = 1$. Topologia lui X pe care o vom utiliza în această lucrare este cea indusă de normă. Interiorul topologic, închiderea și frontiera mulțimii A sunt notate cu $\text{int } A$, $\text{cl } A$ și $\text{bd } A$, respectiv. Ca de obicei, dat $x \in X$, notăm prin $\mathcal{V}(x)$ sistemul fundamental de vecinătăți al lui x .

Reamintim că X^* este dualul topologic al lui X și are o structură de spațiu liniar normat în raport cu operațiile algebrice uzuale și este înzestrat cu norma duală definită după cum urmează: pentru $x^* \in X^*$,

$$\|x^*\|_* := \sup \{ |\langle x^*, x \rangle| \mid x \in X, \|x\| \leq 1 \}.$$

Cu toate acestea, pentru că nu există pericol de confuzie, notăm $\|\cdot\|_*$ cu $\|\cdot\|$. Alternativ, vom nota $\langle x^*, x \rangle$ cu $x^*(x)$. Notăm topologia slabă a lui X cu w și topologia slab-stelat a lui X^* cu w^* .

Funcția distanță asociată mulțimii $\Omega \subset X$ este definită prin

$$d_\Omega : X \rightarrow \mathbb{R}, \quad d_\Omega(x) := \inf \{ \|x - \omega\| \mid \omega \in \Omega \}.$$

Prin convenție, $d(x, \emptyset) := +\infty$. Presupunem că Ω este nevidă. Funcția d_Ω este 1-Lipschitz pe X , i.e.,

$$|d_\Omega(x_1) - d_\Omega(x_2)| \leq \|x_1 - x_2\|,$$

oricare ar fi $x_1, x_2 \in X$. Pentru $\Omega_1, \Omega_2 \subset X$, definim excesul lui Ω_1 relativ la mulțimea Ω_2 prin

$$e(\Omega_1, \Omega_2) := \sup \{ d(\omega_1, \Omega_2) \mid \omega_1 \in \Omega_1 \}.$$

Este convenabil să definim $e(\emptyset, \Omega_2) := 0$, pentru orice Ω_2 , și $e(\Omega_1, \emptyset) := +\infty$, pentru orice mulțime nevidă Ω_1 .

Fie Y spațiu liniar normat. Notăm prin \mathbb{R}_+ mulțimea numerelor reale pozitive.

Definiția 1.1.1

O mulțime nevidă $K \subset Y$ se numește con dacă

$$\mathbb{R}_+ K \subset K,$$

i.e., pentru orice $x \in K$ și $\lambda \in \mathbb{R}_+$, $\lambda x \in K$. Conul K se numește

- propriu dacă $K \neq \{0\}$ și $K \neq X$,
- punctat dacă $K \cap -K = \{0\}$, i.e., K nu conține drepte,
- solid dacă $\text{int } K \neq \emptyset$.

1 Preliminarii

Conul K este convex dacă și numai dacă $K + K \subset K$.

Fie Ω o submulțime nevidă a lui X . Mulțimea

$$\text{cone } \Omega := \bigcap \{K \mid \Omega \subset K \subset X \text{ și } K \text{ este un con}\}$$

este cel mai mic con (în sensul incluziunii) care conține pe Ω și se numește înfășurătoarea conică a lui Ω . Mulțimea Ω este un con dacă și numai dacă $\Omega = \text{cone } \Omega$.

Conurile joacă un rol important în teoria optimizării din două motive principale:

- există o clasă de relații determinate de conurile din X care induc (pre)ordini pe X care permit definirea unor concepte de extrem local pe X în raport cu acestea (vezi [23] pentru detalii);
- cu ajutorul conurilor se pot aproxima mulțimi (vezi [27] pentru detalii); mai precis, conurile pot fi un substitut bun pentru spațiile tangente când se lucrează cu obiecte mai nenetede.

Exemplul 1.1.2

Fie $K \subset X$ un con propriu și convex. Mulțimea

$$K^+ := \{x^* \in X^* \mid \langle x^*, x \rangle \geq 0, \text{ oricare ar fi } x \in K\}$$

se numește conul dual pozitiv a lui K . Se poate arăta cu ușurință că dacă $y \in \text{int } K$ (presupus nevid) și $y^* \in K^* \setminus \{0\}$, atunci $\langle y^*, y \rangle > 0$. Polara negativă a lui K , notată cu K^- , este definită prin

$$K^- := \{x^* \in X^* \mid \langle x^*, x \rangle \leq 0, \text{ oricare ar fi } x \in K\}.$$

Remarcăm că are loc egalitatea $K^+ = -K^-$.

Necesitate extinderii conceptului clasic de minim (pentru funcții cu valori reale) la conceptul de eficiență Pareto a prilejuit considerarea conurilor de ordine. Mai precis, un con convex induce pe un spațiu liniar o relație de preordine, care este compatibilă cu structura liniară a spațiului pe care se lucrează.

Teorema 1.1.3

Fie X un spațiu liniar și $K \subset X$ un con. Relația

$$\mathcal{R}_K := \{(x_1, x_2) \in X \times X \mid x_2 - x_1 \in K\}$$

este reflexivă și, oricare ar fi $x, x_1, x_2 \in X$ și $\lambda \in \mathbb{R}_+$, avem

$$x_1 \mathcal{R}_K x_2 \quad \Rightarrow \quad \begin{cases} (x_1 + x) \mathcal{R}_K (x_2 + x) \\ \lambda x_1 \mathcal{R}_K \lambda x_2. \end{cases} \quad (1.1)$$

Mai mult, K este convex dacă și numai dacă \mathcal{R}_K este tranzitivă și, respectiv, K este punctat dacă și numai dacă \mathcal{R}_K este antisimetrică. Reciproc, dacă \mathcal{R} este o relație reflexivă pe X care satisface relațiile (1.1), atunci $K := \{x \in X \mid 0\mathcal{R}x\}$ este un con și $\mathcal{R} = \mathcal{R}_K$.

Remarca 1.1.4

Atunci când conul este punctat și convex această relație devine o ordine parțială pe X (pentru detalii, vezi [19, Theorem 2.1.13]). Deci, pentru K con convex punctat, utilizăm notația $x_1 \leq_K x_2$ (sau, mai simplu, $x_1 \leq x_2$ când nu apar confuzii) în loc de $x_1 \mathcal{R}_K x_2$. Când $\text{int } K \neq \emptyset$, putem defini de asemenea relația de ordine parțială strictă $<_K$ prin $x_1 <_K x_2$ dacă și numai dacă $x_2 - x_1 \in \text{int } K$.

În continuare prezentăm concepul de minim principal de la care pornește studiul de față. Notăm că relațiile de ordine parțială induse de conuri (chiar și cele cu interiorul vid) sunt esențiale.

Definiția 1.1.5

Fie X un spațiu liniar ordonat de un con propriu convex K și $\Omega \subset X$ o submulțime nevidă.

(i) Elementul $\bar{x} \in \Omega$ se numește minim Pareto al lui Ω în raport cu K , și scriem $\bar{x} \in \text{Min}(\Omega, K)$, dacă

$$(\Omega - \bar{x}) \cap (-K) \subset K.$$

(ii) Presupunem că $\text{int } K \neq \emptyset$. Elementul $\bar{x} \in \Omega$ se numește minim Pareto slab al lui Ω în raport cu K , și scriem $\bar{x} \in \text{WMin}(\Omega, K)$, dacă

$$(\Omega - \bar{x}) \cap (-\text{int } K) = \emptyset.$$

Remarca 1.1.6

În cazul particular când K este punctat, avem că $\bar{x} \in \text{Min}(\Omega, K)$ dacă și numai dacă

$$(\Omega - \bar{x}) \cap (-K) = \{0\}.$$

Ultima relație înseamnă că nu există $x \in \Omega$ cu $x \neq \bar{x}$ astfel încât $x - \bar{x} \in -K$, i.e., \bar{x} este un element minimal în raport cu relația de ordine parțială indusă de conul K .

Remarca 1.1.7

Se poate arăta ușor că, dacă mulțimea K este un con solid, atunci $\text{Min}(\Omega, K) \subset \text{WMin}(\Omega, K)$. Dacă interiorul conului de ordine este vid, atunci noțiunea de minim Pareto slab este inutilizabilă. Din acest motiv, folosind un con convex care include pe K și are interior nevid, s-a definit un nou concept de eficiență cu care să lucrăm. Mai exact, elementul $\bar{x} \in A$ se numește minim propriu al lui Ω în raport cu K , și notăm $\bar{x} \in \text{PMin}(\Omega, K)$, dacă există un con propriu convex \tilde{K} cu proprietatea că $K \setminus \{0\} \subset \text{int } \tilde{K}$ astfel încât $\bar{x} \in \text{Min}(\Omega, \tilde{K})$. Se observă ușor că

$$\text{PMin}(\Omega, K) \subset \text{Min}(\Omega, \tilde{K}) \subset \text{WMin}(\Omega, \tilde{K}),$$

i.e., toate tehnicile utilizate pentru minime slabe funcționează și pentru minime proprii (pentru detalii, vezi [3]). Notăm că există multe situații când conul de ordine nu este solid, de exemplu, conul de ordine natural din spațiul Lebesgue $L^p, 1 \leq p < \infty$.

Ultima parte a acestei secțiuni este dedicată prezentării unor notații și noțiuni ce țin de aplicațiile multivoce. Fie X și Y două mulțimi nevide. O aplicație $F : X \rightarrow 2^Y$ se numește multifuncție și notăm prin $F : X \rightrightarrows Y$. Următoarele mulțimi sunt de interes în cadrul studiului din lucrarea de față, adică domeniul lui F , imaginea lui F , și graficul lui F :

$$\text{Dom } F := \{x \in X \mid F(x) \neq \emptyset\},$$

$$\text{Im } F := \{y \in Y \mid \exists x \in X : y \in F(x)\} = \bigcup_{x \in X} F(x),$$

și, respectiv,

$$\text{Gr } F := \{(x, y) \in X \times Y \mid y \in F(x)\}.$$

Considerăm Ω o submulțime nevidă a lui X . Atunci, imaginea lui Ω prin F

este

$$F(\Omega) := \{y \in Y \mid \exists \omega \in \Omega : y \in F(\omega)\} = \bigcup_{\omega \in \Omega} F(\omega).$$

Deseori este convenabil să identificăm o multifuncție cu graficul ei, i.e. o multifuncție F este caracterizată prin graficul său. Inversa multifuncției F este $F^{-1} : Y \rightrightarrows X$ definită prin

$$F^{-1}(y) := \{x \in X \mid y \in F(x)\}.$$

Pentru X, Y spații liniare normate, prezentăm în cele ce urmează două concepte de limită pentru multifuncții. Dată multifuncția $F : X \rightrightarrows Y$, se definește limita inferioară în sensul Painlevé-Kuratowski a lui F în $\bar{x} \in \text{cl dom } F$ prin

$$\text{Liminf}_{x \rightarrow \bar{x}} F(x) := \left\{ y \in Y \mid \lim_{x \rightarrow \bar{x}} d(y, F(x)) = 0 \right\}$$

și limita superioară în sensul Painlevé-Kuratowski a lui F în $\bar{x} \in \text{cl dom } F$ prin

$$\text{Limsup}_{x \rightarrow \bar{x}} F(x) := \left\{ y \in Y \mid \liminf_{x \rightarrow \bar{x}} d(y, F(x)) = 0 \right\}.$$

Se observă că $\bar{x} \in \text{int dom } F$ ori de câte ori $\text{Liminf}_{x \rightarrow \bar{x}} F(x)$ este nevid. Următorul rezultat oferă o caracterizare cu șiruri a celor două limite pentru multifuncții (vezi [35, Proposition 3.1.1] pentru detalii).

Teorema 1.1.8

Fie $F : X \rightrightarrows Y$ o multifuncție și $\bar{x} \in \text{cl dom } F$. Atunci limita inferioară și limita superioară în sensul Painlevé-Kuratowski ale lui F în \bar{x} sunt mulțimi închise și

$$\text{Liminf}_{x \rightarrow \bar{x}} F(x) \subset \text{cl } F(\bar{x}) \subset \text{Limsup}_{x \rightarrow \bar{x}} F(x). \quad (1.2)$$

În plus,

$$\text{Liminf}_{x \rightarrow \bar{x}} F(x) = \left\{ y \in Y \mid \forall (x_k) \xrightarrow{k \rightarrow +\infty} \bar{x}, \exists (y_k) \xrightarrow{k \rightarrow +\infty} y, \exists k_0 \in \mathbb{N}, \forall k \geq k_0 : y_k \in F(x_k) \right\}$$

și

$$\text{Limsup}_{x \rightarrow \bar{x}} F(x) = \left\{ y \in Y \mid \exists (x_k) \xrightarrow{k \rightarrow +\infty} \bar{x}, \exists (y_k) \xrightarrow{k \rightarrow +\infty} y, \forall k \in \mathbb{N} : y_k \in F(x_k) \right\}.$$

Când studiem probleme de optimizare, regularitatea (multi)funcției obiectiv este esențială în vederea obținerii condițiilor de optim. În această lucrare vom utiliza o gamă largă de proprietăți de regularitate precum continuitate (vezi monografia [25] pentru mai multe detalii), deschidere cu rată liniară, regularitate metrică, proprietate Aubin și proprietate de tip Lipschitz (pentru mai multe detalii a se consulta monografiile [25, 28, 9]).

Fie $F : X \rightrightarrows Y$ o multifuncție și $\Lambda \subset Y$ o mulțime nevidă. Se definește

- imaginea inversă slabă a lui Λ prin F drept mulțimea

$$F^{-1}(\Lambda) := \{x \in X \mid F(x) \cap \Lambda \neq \emptyset\} = \bigcup_{y \in \Lambda} F^{-1}(y).$$

- imaginea inversă tare a lui Λ prin F drept mulțimea

$$F^{+1}(\Lambda) := \{x \in X \mid F(x) \subset \Lambda\}.$$

Definiția 1.1.9

Fie X și Y spații liniare normate. Considerăm $F : X \rightrightarrows Y$ o multifuncție cu valori nevide.

- (i) Spunem că F este superior semicontinuă (ssc, pe scurt) dacă, pentru orice mulțime deschisă $\Lambda \subset Y$, $F^{+1}(\Lambda)$ este deschisă.
- (ii) Spunem că F este inferior semicontinuă (isc, pe scurt) dacă, pentru orice mulțime deschisă $\Lambda \subset Y$, $F^{-1}(\Lambda)$ este deschisă.

Fie $L > 0$, $F : X \rightrightarrows Y$ o multifuncție și $(\bar{x}, \bar{y}) \in \text{Gr } F$. Atunci

- spunem că F este deschisă în (\bar{x}, \bar{y}) dacă, oricare ar fi $\varepsilon > 0$, există $r > 0$ astfel încât

$$B_Y(\bar{y}, r) \subset F(B_X(\bar{x}, \varepsilon)).$$

- spunem că F este deschisă cu rată liniară L în jurul lui (\bar{x}, \bar{y}) dacă există $\varepsilon > 0$ și vecinătățile $U \in \mathcal{V}(\bar{x})$, $V \in \mathcal{V}(\bar{y})$ astfel încât, oricare ar fi $\rho \in (0, \varepsilon)$ și $(x, y) \in \text{Gr } F \cap [U \times V]$:

$$B_Y(y, \rho L) \subset F(B_X(x, \rho)). \quad (1.3)$$

- spunem că F are proprietatea Aubin, sau că este de tip Lipschitz, în jurul lui (\bar{x}, \bar{y}) cu constanta L dacă există vecinătățile $U \in \mathcal{V}(\bar{x}), V \in \mathcal{V}(\bar{y})$ astfel încât, oricare ar fi $x, u \in U$:

$$F(x) \cap V \subset F(u) + L \|x - u\| D_Y. \quad (1.4)$$

- spunem că F este metric regulată în jurul lui (\bar{x}, \bar{y}) de constantă L dacă există vecinătățile $U \in \mathcal{V}(\bar{x}), V \in \mathcal{V}(\bar{y})$ astfel încât, oricare ar fi $(x, y) \in U \times V$:

$$d(x, F^{-1}(y)) \leq Ld(y, F(x)). \quad (1.5)$$

Teorema următoare conține binecunoscutele legături dintre noțiunile de mai sus: a se vedea [28, Theorems 1.49, 1.52] și [9, Theorems 3E.7, 3E.9] pentru mai multe detalii.

Teorema 1.1.10

Fie $F : X \rightrightarrows Y$ o multifuncție și $(\bar{x}, \bar{y}) \in \text{Gr } F$. Următoarele afirmații sunt echivalente:

- (i) F este deschisă cu rată liniară în jurul lui (\bar{x}, \bar{y}) ;
- (ii) F^{-1} este de tip Lipschitz în jurul lui (\bar{y}, \bar{x}) ;
- (iii) F este metric regulată în jurul lui (\bar{x}, \bar{y}) .

Există alte două proprietăți de regularitate pentru multifuncții care generează noi căi de investigare ale problemelor de optimizare (vezi [9] pentru detalii).

Fie $F : X \rightrightarrows Y$ o multifuncție și $(\bar{x}, \bar{y}) \in \text{Gr } F$. Atunci

- spunem că F este calmă în (\bar{x}, \bar{y}) dacă există o constantă K și vecinătățile $U \in \mathcal{V}(\bar{x}), V \in \mathcal{V}(\bar{y})$ astfel încât, oricare ar fi $x \in U$:

$$e(F(x) \cap V, F(\bar{x})) \leq K \|x - \bar{x}\|. \quad (1.6)$$

- spunem că F este metric subregulată în (\bar{x}, \bar{y}) dacă există o constantă K și vecinătățile $U \in \mathcal{V}(\bar{x}), V \in \mathcal{V}(\bar{y})$ astfel încât, oricare ar fi $x \in U$:

$$d(x, F^{-1}(\bar{y})) \leq Kd(\bar{y}, F(x) \cap V). \quad (1.7)$$

Subregularitatea metrică a lui F caracterizează proprietatea de calm a inversei F^{-1} (vezi Teorema 1.1.10). Mai notăm că proprietatea de calm se poate rescrie astfel: F este calmă în (\bar{x}, \bar{y}) dacă și numai dacă există $K' > K, U$ și V , ca mai sus, astfel încât, oricare ar fi $x \in U$,

$$F(x) \cap V \subset F(\bar{x}) + K' \|x - \bar{x}\| D_Y.$$

Subregularitatea metrică admite de asemenea o rescriere echivalentă mai simplă în sensul că vecinătatea V poate fi înlăturată. Mai precis, F este metric subregulată în (\bar{x}, \bar{y}) dacă și numai dacă există K și U , ca mai sus, astfel încât, oricare ar fi $x \in U$,

$$d(x, F^{-1}(\bar{y})) \leq K d(\bar{y}, F(x)).$$

Notăm cu $\bar{\mathbb{R}}$ mulțimea numerelor reale la care adjuncționăm simbolurile $-\infty$ și $+\infty$. O funcție $f : X \rightarrow \bar{\mathbb{R}}$ se numește o funcție cu valori extinse. Când lucrăm cu funcții cu valori extinse vom folosi câteva convenții de calcul: $(+\infty) + (-\infty) = +\infty, 0 \cdot (+\infty) = +\infty$ and $(-\infty) \cdot 0 = 0$. Dată $f : X \rightarrow \bar{\mathbb{R}}$, domeniul lui f și epigraficul lui f sunt definite prin

$$\text{dom } f := \{x \in X \mid f(x) < +\infty\} \quad \text{și} \quad \text{epi } f := \{(x, t) \in X \times \mathbb{R} \mid f(x) \leq t\}.$$

Spunem că f este proprie dacă $f(x) > -\infty$ și $\text{dom } f \neq \emptyset$, i.e., f nu ia valoarea $-\infty$ și f este finită în cel puțin un punct.

Spunem că f este inferior semicontinuă dacă $\text{epi } f$ este mulțime închisă în $X \times \mathbb{R}$. Spunem că f este inferior semicontinuă în jurul lui \bar{x} dacă f este inferior semicontinuă în fiecare punct dintr-o vecinătate a lui \bar{x} . Spunem că f este convexă dacă $\text{epi } f$ este mulțime convexă în spațiul produs $X \times \mathbb{R}$.

În cazul multifuncțiilor, conceptul de convexitate se extinde în mod natural. Mai precis, dat K un con convex punctat, spunem că $F : X \rightrightarrows Y$ este K -convexă dacă

$$F(\lambda x_1 + (1 - \lambda) x_2) \leq_K \lambda F(x_1) + (1 - \lambda) F(x_2), \quad (1.8)$$

pentru orice $x_1, x_2 \in X$ și $\lambda \in (0, 1)$.

Pe parcursul acestei lucrări vom studia două tipuri principale de probleme de optimizare pe care le vom prezenta mai jos împreună cu două concepte de eficiență.

Fie X și Y spații liniare normate, $F : X \rightrightarrows Y$ o multifuncție și $K \subset Y$

un con convex. Considerăm problema de optimizare vectorială fără restricții asociată lui F :

$$\min_K F(x) \quad \text{astfel încât } x \in X. \quad (\text{P}_0)$$

Minimul din problema de mai sus este înțeles în sensul definiției următoare: spunem că punctul $(\bar{x}, \bar{y}) \in \text{Gr } F$ este un punct de minim Pareto local pentru F pe X , sau pentru (P_0) , sau soluție locală Pareto a lui (P_0) , dacă există o vecinătate U a lui \bar{x} astfel încât

$$(F(U) - \bar{y}) \cap (-K) \subset K.$$

Presupunem că $\text{int } K \neq \emptyset$. Spunem că punctul $(\bar{x}, \bar{y}) \in \text{Gr } F$ este un minim Pareto slab local pentru F pe X dacă există o vecinătate U a lui \bar{x} astfel încât

$$(F(U) - \bar{y}) \cap (-\text{int } K) = \emptyset.$$

Dacă alegem $U = X$, atunci se obțin versiunile globale de minim Pareto.

Alături de problema (P_0) , vom studia următoarea problemă de optimizare vectorială cu restricții geometrice

$$\min_K F(x) \quad \text{astfel încât } x \in A, \quad (\text{P})$$

unde $A \subset X$ este o mulțime nevidă. Când studiem astfel de probleme, definiția conceptului de soluție pentru problema (P) se obține din definiția de mai sus prin simpla înlocuire a lui U cu intersecția dintre U și A .

1.2 Conuri tangente. Derivatele unei multifuncții

Conceptul de con tangent este o noțiune utilă în teoria optimizării care a permis cercetătorilor să extindă tehnicile de aproximare a funcțiilor neliniare prin intermediul funcțiilor liniare. De exemplu, fie X un spațiu vectorial normat și presupunem că $f : X \rightarrow \mathbb{R}$ este o funcție diferențiabilă Fréchet în

$\bar{x} \in X$. Atunci avem

$$f(\bar{x} + h) = f(\bar{x}) + \langle \nabla f(\bar{x}), h \rangle + o(\|h\|), \quad \|h\| \rightarrow 0$$

sau, informal, $f(\bar{x} + h)$ poate fi aproximată folosind expresia $f(\bar{x}) + \langle \nabla f(\bar{x}), h \rangle$, pentru $\|h\|$ suficient de mic. În plus, aplicația $\nabla f(\bar{x})$ este liniară ceea ce este strâns legat de faptul că mulțimea vectorilor tangenți la o varietate diferențiabilă (în sensul geometriei diferențiale) are o structură de spațiu liniară. În cazul în care f nu este suficient de netedă, aplicația liniară $\nabla f(\bar{x})$ este înlocuită cu derivata direcțională (care este doar pozitiv omogenă). Similar, în cazul în care varietatea cu care se lucrează nu este suficient de netedă, un substitut bun pentru spațiul tangent este un con tangent.

În continuare definim câteva noțiuni de con tangent pe care le vom utiliza în lucrarea de față. Fie $M \subset X$ o mulțime nevidă, $\bar{x} \in X$ și considerăm multifuncția

$$\mathcal{R} := \mathcal{R}_{M, \bar{x}} : [0, +\infty) \rightrightarrows X, \quad \mathcal{R}(t) := \begin{cases} t^{-1}(M - \bar{x}), & t > 0, \\ \emptyset, & t = 0. \end{cases}$$

Notăm $x \rightarrow \bar{x}$ cu $x \in M$ prin $x \xrightarrow{M} \bar{x}$.

Definiția 1.2.1

(i) Conul tangent în sensul lui Bouligand la mulțimea M în \bar{x} este mulțimea

$$T_B(M, \bar{x}) := \text{Limsup}_{t \rightarrow 0, t > 0} \mathcal{R}_{M, \bar{x}}(t) = \text{Limsup}_{t \rightarrow 0, t > 0} t^{-1}(M - \bar{x}).$$

(ii) Conul tangent în sensul lui Ursescu la mulțimea M în \bar{x} este mulțimea

$$T_U(M, \bar{x}) := \text{Liminf}_{t \rightarrow 0, t > 0} \mathcal{R}_{M, \bar{x}}(t) = \text{Liminf}_{t \rightarrow 0, t > 0} t^{-1}(M - \bar{x}).$$

(iii) Conul tangent în sensul lui Clarke la mulțimea M în \bar{x} este mulțimea

$$T_C(M, \bar{x}) := \text{Liminf}_{t \rightarrow 0, t > 0, x \xrightarrow{M} \bar{x}} \mathcal{R}_{M, x}(t) = \text{Liminf}_{t \rightarrow 0, t > 0, x \xrightarrow{M} \bar{x}} t^{-1}(M - x).$$

Folosind relația (1.2), se obține șirul de incluziuni

$$T_C(M, \bar{x}) \subset T_U(M, \bar{x}) \subset T_B(M, \bar{x}) \subset \text{cl}(\text{cone}(M - \bar{x})).$$

Mai notăm că $T_\star(M, \bar{x}) = T_\star(\text{cl } M, \bar{x})$, unde $\star \in \{C, U, B\}$. Dacă $\bar{x} \in \text{int } D$, atunci $T_\star(D, \bar{x}) = T_\star(D \cap M, \bar{x})$, unde $\star \in \{C, U, B\}$. Deseori vom utiliza caracterizarea cu șiruri a conurilor tangente enunțată în teorema de mai jos.

Teorema 1.2.2

Fie $M \subset X$ o mulțime nevidă și $\bar{x} \in \text{cl } M$. Atunci

- $u \in T_B(M, \bar{x})$ dacă și numai dacă

$$\exists (t_k) \downarrow 0, \quad \exists (u_k) \rightarrow u, \quad \forall k \in \mathbb{N} \quad : \quad \bar{x} + t_k u_k \in M,$$

- $u \in T_U(M, \bar{x})$ dacă și numai dacă

$$\forall (t_k) \downarrow 0, \quad \exists (u_k) \rightarrow u, \quad \forall k \in \mathbb{N} \quad : \quad \bar{x} + t_k u_k \in M,$$

- $u \in T_C(M, \bar{x})$ dacă și numai dacă

$$\forall (t_k) \downarrow 0, \quad \forall (x_k) \xrightarrow{M} \bar{x}, \quad \exists (u_k) \rightarrow u, \quad \forall k \in \mathbb{N} \quad : \quad x_k + t_k u_k \in M,$$

unde prin $(t_k) \downarrow 0$ notăm șirul $(t_k)_{k \in \mathbb{N}} \subset (0, +\infty)$ cu proprietatea $t_k \rightarrow 0$ pentru $k \rightarrow +\infty$.

Mai mult, $T_B(M, \bar{x})$ și $T_U(M, \bar{x})$ sunt conuri închise, iar $T_C(M, \bar{x})$ este un con convex închis.

Considerăm $F : X \rightrightarrows Y$ și $(\bar{x}, \bar{y}) \in \text{Gr } F$. Utilizând conul tangent $T_\star(M, \bar{x})$, unde $\star \in \{C, U, B\}$, se pot defini multifuncții care să joace rolul de derivată a multifuncției F în (\bar{x}, \bar{y}) . Ilustrăm acest procedeu prin prezentarea definiției derivatei Bouligand.

Definiția 1.2.3

Derivata Bouligand a lui F în (\bar{x}, \bar{y}) este multifuncția $D_B F(\bar{x}, \bar{y}) : X \rightrightarrows Y$ definită prin

$$\text{Gr } D_B F(\bar{x}, \bar{y}) := T_B(\text{Gr } F, (\bar{x}, \bar{y})),$$

i.e., $v \in D_B F(\bar{x}, \bar{y})(u)$ dacă și numai dacă există $(t_k) \downarrow 0$, $(u_k) \rightarrow u$, $(v_k) \rightarrow v$, astfel încât, pentru orice $k \in \mathbb{N}$,

$$\bar{y} + t_k v_k \in F(\bar{x} + t_k u_k).$$

1 Preliminarii

Dacă $F := f$, unde f este o funcție, atunci vom omite scrierea lui $\bar{y} = f(\bar{x})$ din notația derivatei.

Pe de altă parte, schimbând șirul de cuatificatori din definiția de mai sus din $(\exists, \exists, \exists)$ în $(\forall, \forall, \exists)$, se definește o derivată a lui F care nu interferează cu noțiune de con.

Definiția 1.2.4

Derivata Dini inferioară a lui F în (\bar{x}, \bar{y}) este multifuncția $D_D F(\bar{x}, \bar{y}) : X \rightrightarrows Y$ definită prin $v \in D_D F(\bar{x}, \bar{y})(u)$ dacă și numai dacă pentru orice $(t_k) \downarrow 0$ și $(u_k) \rightarrow u$, există $(v_k) \rightarrow v$, astfel încât, oricare ar fi $k \in \mathbb{N}$,

$$\bar{y} + t_k v_k \in F(\bar{x} + t_k u_k).$$

Dacă $F := f$, unde f este o funcție, atunci vom omite scrierea lui $\bar{y} = f(\bar{x})$ din notația derivatei.

Există multe rezultate cu privire la reguli de calcul pentru conurile tangente, iar cele ce urmează amintim unul din aceste rezultate pe care îl vom utiliza în Capitolul 2. Mai multe rezultate de acest tip de pot găsi în lucrarea [15].

Fie $f : X \rightarrow Y$ o funcție și $D \subset X$ o mulțime nevidă și închisă. Spunem că f este metric subregulată în $(\bar{x}, f(\bar{x})) \in D \times Y$ în raport cu D dacă există $s > 0$, $\mu > 0$ astfel încât, oricare ar fi $u \in B(\bar{x}, s) \cap D$,

$$d(u, f^{-1}(f(\bar{x})) \cap D) \leq \mu \|f(\bar{x}) - f(u)\|.$$

Teorema de mai jos, preluată din [15], ne oferă o formulă de calcul pentru conul tangent Bouligand la imaginea inversă a unei mulțimi printr-o funcție diferențiabilă Fréchet.

Teorema 1.2.5

Fie X, Y spații Banach, $D \subset X, E \subset Y$ mulțimi închise, $\varphi : X \rightarrow Y$ o funcție continuu diferențiabilă Fréchet și $\bar{x} \in D \cap \varphi^{-1}(E)$. Presupunem că $\psi : X \times Y \rightarrow Y$, $\psi(x, y) := \varphi(x) - y$ este metric subregulată în $(\bar{x}, \varphi(\bar{x}), 0)$ în raport cu $D \times E$. Atunci

$$T_U(D, \bar{x}) \cap \nabla \varphi(\bar{x})^{-1}(T_B(E, \varphi(\bar{x}))) \subset T_B(D \cap \varphi^{-1}(E), \bar{x}).$$

1.3 Conuri normale.

Subdiferențiale și coderivate

Conceptul de con normal într-un spațiu Banach $(X, \|\cdot\|)$ ne permite să definim derivata unei funcții sau a unei multifuncții care sunt definite între spații duale. Derivatele definite în secțiunea anterioară reprezintă construcții specifice spațiilor primale, însă tot ceea ce urmează are la bază o construcție în spații duale care se datorează lui Boris Mordukhovich și colaboratorilor săi (vezi [28] pentru detalii). Deschidem această secțiune cu definiția conceptului de con normal, apoi continuăm cu prezentarea unor proprietăți de calcul pentru conuri normale, definirea subdiferențialei unei funcții și construcția coderivatei unei multifuncții. Încheiem secțiunea cu principiul de extremalitate sau teorema de caracterizare a spațiilor Asplund.

Fie X, Y spații Banach și considerăm $\Omega \subset X$ o mulțime nevidă.

Definiția 1.3.1

Fixăm $\bar{x} \in \Omega$ și $\varepsilon \geq 0$.

(i) Mulțimea ε -normalelor la Ω în \bar{x} este definită prin

$$\widehat{N}_\varepsilon(\Omega, \bar{x}) := \left\{ x^* \in X^* \mid \limsup_{u \xrightarrow{\Omega} \bar{x}} \frac{\langle x^*, u - \bar{x} \rangle}{\|u - \bar{x}\|} \leq \varepsilon \right\}. \quad (1.9)$$

Dacă $\varepsilon = 0$, elementele mulțimii (1.9) se numesc normale Fréchet și mulțimea $\widehat{N}_0(\Omega, \bar{x}) := \widehat{N}(\Omega, \bar{x})$ se numește conul normal Fréchet la Ω în \bar{x} . Dacă $\bar{x} \notin \Omega$, atunci definim $\widehat{N}_\varepsilon(\Omega, \bar{x}) := \emptyset$, oricare ar fi $\varepsilon \geq 0$.

(ii) Presupunem că Ω este închisă în jurul lui \bar{x}^1 . Conul normal Mordukhovich la Ω în \bar{x} este mulțimea

$$N(\Omega, \bar{x}) := \left\{ x^* \in X^* \mid \exists (\varepsilon_n) \downarrow 0, x_n \xrightarrow{\Omega} \bar{x}, x_n^* \xrightarrow{w^*} x^*, \forall n \in \mathbb{N} : x_n^* \in \widehat{N}_{\varepsilon_n}(\Omega, x_n) \right\},$$

Pentru $\bar{x} \notin \Omega$, folosim convenția $N(\Omega, \bar{x}) := \emptyset$.

Fie X_1, X_2 spații Banach și $\bar{x} := (\bar{x}_1, \bar{x}_2) \in \Omega_1 \times \Omega_2 \subset X_1 \times X_2$ fixat arbitrar.

¹O mulțime $\Omega \subset X$ se numește închisă în jurul lui $\bar{x} \in \Omega$ sau local închisă în jurul lui \bar{x} dacă există o vecinătate U a lui \bar{x} astfel încât $\Omega \cap U$ este închisă.

Atunci

$$\widehat{N}(\Omega_1 \times \Omega_2, \bar{x}) = \widehat{N}(\Omega_1, \bar{x}_1) \times \widehat{N}(\Omega_2, \bar{x}_2)$$

și

$$N(\Omega_1 \times \Omega_2, \bar{x}) = N(\Omega_1, \bar{x}_1) \times N(\Omega_2, \bar{x}_2).$$

Să remarcăm că $\widehat{N}(\Omega, \bar{x}) \subset N(\Omega, \bar{x})$ și, dacă Ω este convexă, atunci

$$\widehat{N}(\Omega, \bar{x}) = N(\Omega, \bar{x}) = \{x^* \in X^* \mid \langle x^*, \omega - \bar{x} \rangle \leq 0, \quad \forall \omega \in \Omega\} = (\Omega - \bar{x})^-, \quad (1.10)$$

i.e., conul normal Fréchet și conul normal Mordukhovich coincid cu conceptul de con normal din analiza convexă. În plus, dacă X este spațiu liniar finit dimensional, atunci $\widehat{N}(\Omega, \bar{x}) = -(T_B(\Omega, \bar{x}))^+$.

Dacă X este spațiu liniar finit dimensional, atunci are loc formula de reprezentare

$$N(\Omega, \bar{x}) = \text{Limsup}_{x \rightarrow \bar{x}} \widehat{N}(\Omega, x), \quad (1.11)$$

oricare ar fi $\bar{x} \in \Omega$. În cazul spațiilor infinit dimensional rezultatul rămâne valabil doar dacă X este spațiu Asplund.

Reamintim că un spațiu Banach X se numește Asplund dacă orice funcție continuă și convexă pe o mulțime deschisă și convexă $U \subset X$ este diferențiabilă Fréchet pe o submulțime densă a lui U .

Deci, dacă X este un spațiu Asplund și Ω este o mulțime local închisă în jurul lui $\bar{x} \in \Omega$, atunci

$$N(\Omega, \bar{x}) = \text{Limsup}_{x \xrightarrow{\Omega} \bar{x}} \widehat{N}(\Omega, x) = \left\{ x^* \in X^* \mid \exists (x_n) \xrightarrow{\Omega} \bar{x}, (x_n^*) \xrightarrow{w^*} x^*, \forall n \in \mathbb{N} : x_n^* \in \widehat{N}(\Omega, x_n) \right\}.$$

Conceptul de aliere a fost introdus de Jean Paul Penot și colaboratorii săi în [30] și [26] cu scopul de a obține reguli de calcul pentru conuri normale Fréchet.

Definiția 1.3.2

Dat spațiul normat X și submulțimile închise $\Omega_1, \Omega_2, \dots, \Omega_k$, $k \geq 2$, ale lui X , spunem că $\Omega_1, \Omega_2, \dots, \Omega_k$ sunt aliate în $\bar{x} \in \Omega_1 \cap \Omega_2 \cap \dots \cap \Omega_k$ dacă, pentru

orice

$$(x_{in}) \xrightarrow{\Omega_i} \bar{x}, \quad x_{in}^* \in \widehat{N}(\Omega_i, x_{in}), \quad i \in \overline{1, k},$$

cu proprietatea $(x_{1n}^* + \dots + x_{kn}^*) \rightarrow 0$, avem $(x_{in}^*) \rightarrow 0$ oricare ar fi $i \in \overline{1, k}$.

Propoziția 1.3.3

Presupunem că X este un spațiu Asplund. Fie $\Omega_1, \Omega_2, \dots, \Omega_k$, $k \geq 2$, submulțimi nevide și închise ale lui X , unde $k \geq 2$. Dacă submulțimile $\Omega_1, \Omega_2, \dots, \Omega_k$ sunt aliate în \bar{x} , atunci există $r > 0$ astfel încât, oricare ar fi $\varepsilon > 0$ și $x \in [\Omega_1 \cap \Omega_2 \cap \dots \cap \Omega_k] \cap B(\bar{x}, r)$, există $x_i \in \Omega_i \cap B(x, \varepsilon)$, $i \in \overline{1, k}$ astfel încât

$$\widehat{N}(\Omega_1 \cap \Omega_2 \cap \dots \cap \Omega_k, x) \subset \widehat{N}(\Omega_1, x_1) + \dots + \widehat{N}(\Omega_k, x_k) + \varepsilon D_{X^*}.$$

Noțiunea de subdiferențială a unei funcții netede a luat naștere în mod natural odată cu studierea unor probleme de optimizare în care funcția obiectiv nu este diferentiabilă, drept urmare teorema clasică a lui Fermat nu mai poate fi utilizată. Pentru a compensa acest neajuns, utilizând conuri normale se pot defini așa numitele subdiferențiale ale unei funcții care sunt generalizări ale conceptului de derivată a unei funcții netede (vezi [28] și [4] pentru detalii).

Definiția 1.3.4

Fie $f : X \rightarrow \mathbb{R}$ o funcție și $\bar{x} \in X$ astfel încât $|f(\bar{x})| < +\infty$.

(i) Subdiferențiala Fréchet a lui f în \bar{x} este mulțimea

$$\widehat{\partial}f(\bar{x}) := \{x^* \in X^* \mid (x^*, -1) \in \widehat{N}(\text{epi } f, (\bar{x}, f(\bar{x})))\}.$$

Pentru $|f(\bar{x})| = +\infty$, definim $\widehat{\partial}f(\bar{x}) := \emptyset$.

(ii) Subdiferențiala Mordukhovich a lui f în \bar{x} este mulțimea

$$\partial f(\bar{x}) := \{x^* \in X^* \mid (x^*, -1) \in N(\text{epi } f, (\bar{x}, f(\bar{x})))\}.$$

Pentru $|f(\bar{x})| = +\infty$, definim $\partial f(\bar{x}) := \emptyset$.

Remarca 1.3.5

Dacă $f : X \rightarrow \overline{\mathbb{R}}$ este finită în $\bar{x} \in X$, atunci $\widehat{\partial}f(\bar{x}) \subset \partial f(\bar{x})$. În cazul particular în care f este convexă, atunci ∂f și $\widehat{\partial}f$ coincide cu subdiferențiala Fenchel din analiza convexă.

Remarca 1.3.6

În cazul neted, să zicem pentru $f : X \rightarrow \mathbb{R}$ de clasă C^1 pe X , subdiferențialele definite mai sus se reduc la mulțimea $\{\nabla f(\bar{x})\}$.

În continuare prezentăm trei rezultate importante care fac apel la subdiferențialele definite anterior: o teoremă de reprezentare a conurilor normale, o teoremă de tip Fermat și o regulă de sumare exactă pentru subdiferențiala Mordukhovich.

Teorema 1.3.7

Fie X un spațiu Banach, $\Omega \subset X$ o mulțime nevidă și închisă și $\bar{x} \in \Omega$. Atunci

$$\widehat{\partial}d(\bar{x}, \Omega) = \widehat{N}(\Omega, \bar{x}) \cap D_{X^*}$$

și

$$N(\Omega, \bar{x}) = \bigcup_{\lambda > 0} \lambda \partial d(\bar{x}, \Omega), \quad \widehat{N}(\Omega, \bar{x}) = \bigcup_{\lambda > 0} \lambda \widehat{\partial}d(\bar{x}, \Omega).$$

Teorema 1.3.8 (teorema lui Fermat generalizată)

Fie X un spațiu Banach. Presupunem că $f : X \rightarrow \mathbb{R} \cup \{+\infty\}$ are un minim local în $\bar{x} \in X$ și $f(\bar{x}) < +\infty$. Atunci

$$0 \in \widehat{\partial}f(\bar{x}) \subset \partial f(\bar{x}).$$

Fie $\Omega \subset X$ o mulțime nevidă, $f : X \rightarrow \overline{\mathbb{R}}$ și $\ell_f \geq 0$. Spunem că f este Lipschitz de modul ℓ_f pe Ω dacă f este finită pe Ω și, oricare ar fi $x_1, x_2 \in \Omega$,

$$|f(x_1) - f(x_2)| \leq \ell_f \|x_1 - x_2\|. \tag{1.12}$$

Spunem că f este Lipschitz în jurul lui $\bar{x} \in \text{dom } f$ de modul $\ell_f \geq 0$ dacă există $\varepsilon > 0$ astfel încât, oricare ar fi $x_1, x_2 \in \text{dom } f \cap B(\bar{x}, \varepsilon)$, relația (1.12) este adevărată.

Teorema 1.3.9 (exact sum rule)

Fie X un spațiu Asplund și fie $f, g : X \rightarrow \overline{\mathbb{R}}$ astfel încât f este Lipschitz în jurul lui $\bar{x} \in \text{dom } f \cap \text{dom } g$, iar g este i.s.c. în jurul lui \bar{x} . Atunci

$$\partial(f + g)(\bar{x}) \subset \partial f(\bar{x}) + \partial g(\bar{x}).$$

În această lucrare vom avea nevoie de proprietăți suplimentare pentru mulțimi din spații Banach astfel încât să fie asigurată echivalența dintre convergența slab-* și convergența în normă a ε -normalelor. Astfel de proprietăți sunt utile în vederea obținerii condițiilor de optim pentru probleme de optimizare cu restricții. În acest sens avem următoarea definiție.

Definiția 1.3.10

O mulțime $\Omega \subset X$ se numește *secvențial normal compactă* (abreviat *SNC*) în $\bar{x} \in \Omega$ dacă pentru orice șir $(\varepsilon_k, x_k, x_k^*) \in [0, \infty) \times \Omega \times X^*$ care satisface condițiile

$$(\varepsilon_k) \downarrow 0, \quad (x_k) \rightarrow \bar{x}, \quad x_k^* \in \widehat{N}_{\varepsilon_k}(\Omega, x_k), \quad \text{și} \quad (x_k^*) \xrightarrow{w^*} 0, \quad (1.13)$$

avem $(x_k^*) \rightarrow 0$ pentru $k \rightarrow \infty$. Spunem că Ω are proprietatea (SNC) dacă Ω este (SNC) în fiecare punct al ei.

Dacă X este un spațiu Asplund, atunci putem alege, în definiția de mai sus, $\varepsilon_k = 0$, oricare ar fi $k \in \mathbb{N}$. În particular, dacă $\Omega := K$ este un con convex închis, proprietatea (SNC) a lui Ω în 0 se scrie sub forma

$$\left[(x_k^*) \subset K^+, \quad (x_k^*) \xrightarrow{w^*} 0 \right] \Rightarrow (x_k^*) \rightarrow 0.$$

Orice con convex închis cu interior nevid are proprietatea (SNC) în 0 .

Folosind proprietatea (SNC) a fost posibilă obținerea următoarei reguli exacte de calcul pentru conuri normale.

Propoziția 1.3.11

Fie X un spațiu Asplund. Presupunem că $\Omega_1, \Omega_2 \subset X$ sunt închise în jurul lui $\bar{x} \in \Omega_1 \cap \Omega_2$ și că fie Ω_1 , fie Ω_2 este (SNC) în \bar{x} . Dacă $N(\bar{x}, \Omega_1) \cap N(\bar{x}, \Omega_2) = \{0\}$, atunci

$$N(\bar{x}, \Omega_1 \cap \Omega_2) \subset N(\bar{x}, \Omega_1) + N(\bar{x}, \Omega_2).$$

Mai jos sunt prezentate construcțiile coderivatele asociate unei multifuncții.

Definiția 1.3.12

Fie X și Y spații Banach. Considerăm $F : X \rightrightarrows Y$ o multifuncție cu domeniul nevid.

(i) Dat $(\bar{x}, \bar{y}) \in \text{Gr } F$ și $\varepsilon \geq 0$, ε -coderivata lui F în (\bar{x}, \bar{y}) este multifuncția $\widehat{D}_\varepsilon^* F(\bar{x}, \bar{y}) : Y^* \rightrightarrows X^*$ definită prin

$$\widehat{D}_\varepsilon^* F(\bar{x}, \bar{y})(y^*) := \left\{ x^* \in X^* \mid (x^*, -y^*) \in \widehat{N}_\varepsilon(\text{Gr } F, (x, y)) \right\},$$

oricare ar fi $y^* \in Y^*$. Pentru $\varepsilon = 0$, multifuncția definită mai sus se numește *pre-coderivata* sau *coderivata Fréchet* a lui F în (\bar{x}, \bar{y}) și o notăm cu $\widehat{D}^* F(\bar{x}, \bar{y})$.

(ii) Dat $(\bar{x}, \bar{y}) \in \text{Gr } F$, coderivata Mordukhovich a lui F în (\bar{x}, \bar{y}) este multifuncția $D^*F(\bar{x}, \bar{y}) : Y^* \rightrightarrows X^*$ definită prin

$$D^*F(\bar{x}, \bar{y})(y^*) := \{x^* \in X^* \mid (x^*, -y^*) \in N(\text{Gr } F, (\bar{x}, \bar{y}))\},$$

oricare ar fi $y^* \in Y^*$.

Următoarea teoremă este o teoremă de tip Fermat, extrasă din lucrarea [14]. Reamintim că multifuncția epigraf a lui $F : X \rightrightarrows Y$ este

$$\tilde{F} : X \rightrightarrows Y, \quad \tilde{F}(x) := F(x) + K,$$

unde $K \subset Y$ este un con convex, închis și punctat.

Teorema 1.3.13

Fie X, Y spații Asplund, $F : X \rightrightarrows Y$ o multifuncție și $(\bar{x}, \bar{y}) \in \text{Gr } F$ un punct de minim Pareto local pentru F .

(i) Presupunem că mulțimea K este (SNC) în 0. Dacă $\text{Gr } F$ este închis în jurul lui (\bar{x}, \bar{y}) , atunci există $y^* \in K^+ \setminus \{0\}$ astfel încât

$$0 \in D^*F(\bar{x}, \bar{y})(y^*).$$

(ii) Presupunem că mulțimea K este (SNC) în 0. Dacă $\text{Gr } \tilde{F}$ este închis în jurul lui (\bar{x}, \bar{y}) , atunci există $y^* \in K^+ \setminus \{0\}$ astfel încât

$$0 \in D^*\tilde{F}(\bar{x}, \bar{y})(y^*).$$

Tehnicile de scalarizare sunt utilizate în teoria optimizării pentru a obține condiții de optim pentru probleme de optimizare vectorială prin transformarea acestora în probleme de optimizare scalară. Prezentăm în continuare funcția lui Gerstewitz împreună cu proprietățile de bază ale acesteia care ne vor permite, în Capitolul 2, să folosim procedeul de scalarizare cu același nume (vezi [18], [19, 10, 32] și referințele acestora).

Fie Y un spațiu liniar normat și $\emptyset \neq K \subset Y$ un con convex, închis, solid. Fie $e \in \text{int}K$ fixat arbitrar. Definim funcția lui Gerstewitz $s_{K,e} : Y \rightarrow \mathbb{R}$

$$s_{K,e}(y) := \inf\{t \in \mathbb{R} \mid y \in te - K\}. \quad (1.14)$$

Teorema 1.3.14

Fie $K \subset Y$ un con convex, închis și solid. Atunci

(i) oricare ar fi $e \in \text{int } K$, funcția $s_{K,e}$ este finită, convexă și continuă;

(ii) oricare ar fi $\lambda \in \mathbb{R}$ și $e \in \text{int } K$,

$$\{y \in Y \mid s_{K,e}(y) < \lambda\} = \lambda e - \text{int } K \quad \text{și} \quad \{y \in Y \mid s_{K,e}(y) = \lambda\} = \lambda e - \text{bd } K. \quad (1.15)$$

(iii) funcția $s_{K,e}$ este subliniară și K -monotonă²;

(iv) oricare ar fi $u \in Y$ și $e \in \text{int } K$, subdiferențiala Fenchel $\partial^F s_{K,e}(u)$ este nevidă și

$$\partial^F s_{K,e}(u) = \{v^* \in K^+ \mid v^*(e) = 1, v^*(u) = s_{K,e}(u)\}. \quad (1.16)$$

Înceiem acest capitol introductiv cu enunțarea principiului extremal care va juca un rol important în lucrarea de față.

Definiția 1.3.15

Fie $\Omega_1, \Omega_2, \dots, \Omega_k$, $k \geq 2$, submulțimi nevide ale lui X și considerăm $\bar{x} \in \Omega_1 \cap \Omega_2 \cap \dots \cap \Omega_k$. Spunem că \bar{x} este punct extremal local al sistemului de mulțimi $\{\Omega_1, \Omega_2, \dots, \Omega_k\}$ dacă există șirurile $(a_{in}) \subset X$, $i \in \overline{1, k}$, și o vecinătate U a lui \bar{x} astfel încât $(a_{in}) \rightarrow 0$ pentru $n \rightarrow +\infty$ și

$$\bigcap_{i=1}^k (\Omega_i - a_{in}) \cap U = \emptyset,$$

oricare ar fi $n \in \mathbb{N}$ suficient de mare. În acest caz, spunem că $\{\Omega_1, \Omega_2, \dots, \Omega_k, \bar{x}\}$ este sistem extremal în X .

Definiția 1.3.16

Fie $k \in \mathbb{N} \setminus \{0, 1\}$ și $\{\Omega_1, \Omega_2, \dots, \Omega_k, \bar{x}\}$ un sistem extremal în X .

(i) Spunem că $\{\Omega_1, \Omega_2, \dots, \Omega_k, \bar{x}\}$ satisface principiul ε -extremal dacă pentru orice $\varepsilon > 0$ există $x_i \in \Omega_i \cap D(\bar{x}, \varepsilon)$ și $x_i^* \in X^*$ astfel încât

$$x_i^* \in \widehat{N}_\varepsilon(\Omega_i, x_i), \quad i \in \overline{1, k}$$

$$x_1^* + x_2^* + \dots + x_k^* = 0, \quad \|x_1^*\| + \|x_2^*\| + \dots + \|x_k^*\| = 1. \quad (1.17)$$

²Spunem că o funcție $f : Y \rightarrow \mathbb{R}$ este K -monotonă dacă oricare ar fi $y_1, y_2 \in Y$ cu proprietatea $y_2 - y_1 \in K$ (i.e., $y_1 \leq_K y_2$) avem $f(y_1) \leq f(y_2)$.

- (ii) Spunem că $\{\Omega_1, \Omega_2, \dots, \Omega_k, \bar{x}\}$ satisface principiul extremal aproximativ dacă pentru orice $\varepsilon > 0$ există $x_i \in \Omega_i \cap D(\bar{x}, \varepsilon)$ și

$$x_i^* \in \widehat{N}(\Omega_i, x_i) + \varepsilon D_{X^*}, \quad i \in \overline{1, k}.$$

astfel încât relația (1.17) să fie adevărată.

- (iii) Spunem că $\{\Omega_1, \Omega_2, \dots, \Omega_k, \bar{x}\}$ satisface principiul extremal exact dacă există normalele

$$x_i^* \in N(\Omega_i, x_i), \quad i \in \overline{1, k}.$$

astfel încât relația (1.17) să fie adevărată.

Spunem că principiul ε -extremal (extremal aproximativ sau extremal exact) are loc în X , dacă orice sistem extremal $\{\Omega_1, \Omega_2, \dots, \Omega_k, \bar{x}\}$ satisface acest principiu în X , unde mulțimile Ω_i sunt închise în jurul lui \bar{x} .

Teorema 1.3.17

Fie X un spațiu Banach. Următoarele afirmații sunt echivalente:

- (i) X este un spațiu Asplund.
- (ii) Principiul extremal aproximativ are loc în X .
- (iii) Principiul ε -extremal are loc în X .

2

Minime direcționale

Cuprins

| | | |
|------------|---|-----------|
| 2.1 | Eficiență Pareto direcțională | 23 |
| 2.2 | Condiții de optim via geometrie variațională . . . | 26 |
| 2.2.1 | Condiții de optim via conuri tangente | 26 |
| 2.2.2 | Condiții de optim via conuri normale | 31 |

În acest capitol prezentăm câteva noțiuni de eficiență Pareto direcțională împreună cu o serie de exemple și câteva rezultate privind condiții de optim atât în spații primale, cât și în spații duale. Obiectele matematice specifice teoriei optimizării utilizate în acest capitol sunt conurile tangente, derivata Bouligand, derivata inferioară Dini, funcția timp minimal, conuri normale, iar metoda scalarizării, incompatibilitatea dintre deschidere și eficiență Pareto și principiul extremal reprezintă principalele tehnici care au fost utilizate în demonstrațiile rezultatelor. Rezultatele prezentate în acest capitol sunt originale și sunt publicate în lucrarea [8].

2.1 Eficiență Pareto direcțională

Fie X și Y spații liniare normate peste \mathbb{R} . Pe parcursul acestui capitol K este un con închis, convex, punctat și propriu. Dată multifuncția $F : X \rightrightarrows Y$, considerăm următoarea problemă de optimizare cu restricții geometrice

$$\min_K F(x) \quad \text{subject to} \quad x \in A, \quad (\text{P})$$

unde $A \subset X$ este o mulțime nevidă și închisă.

Pentru o astfel de problemă, conceptul de soluție este descris în definiția de

mai jos.

Definiția 2.1.1

(i) Elementul $(\bar{x}, \bar{y}) \in \text{Gr } F \cap (A \times Y)$ se numește punct de minim Pareto local pentru F pe A , dacă există o vecinătate U a lui \bar{x} astfel încât

$$(F(U \cap A) - \bar{y}) \cap (-K) = \{0\}. \quad (2.1)$$

(ii) Presupunem că $\text{int } K$ este nevid. Elementul $(\bar{x}, \bar{y}) \in \text{Gr } F \cap (A \times Y)$ se numește puncte de minim Pareto slab local pentru F pe A , dacă există o vecinătate U a lui \bar{x} astfel încât

$$(F(U \cap A) - \bar{y}) \cap (-\text{int } K) = \emptyset. \quad (2.2)$$

Literatura de specialitate dedicată minimelor Pareto și a variațiilor acestora este amplă, iar pentru a susține această afirmație recomandăm cititorului să consulte lucrările [19, 22, 34, 20, 24] și referințele din acestea.

Fie $L \subset S_X$ o mulțime nevidă și închisă (de direcții). Studiul nostru începe prin înlocuirea mulțimii A cu intersecția dintre A și mulțimea $[\bar{x} + \text{cone } L]$. Mai departe sunt redată două concepte de eficiență Pareto direcțională care fac obiectul principal de studiu al acestui capitol.

Definiția 2.1.2

Fie $L \subset S_X$ o mulțime nevidă și închisă.

(i) Elementul $(\bar{x}, \bar{y}) \in \text{Gr } F \cap (A \times Y)$ se numește punct de minim Pareto direcțional local pentru F pe A în raport cu L dacă există o vecinătate U a lui \bar{x} astfel încât

$$(F(U \cap A \cap [\bar{x} + \text{cone } L]) - \bar{y}) \cap (-K) \subset K. \quad (2.3)$$

(ii) Presupunem că $\text{int } K$ este nevid. Elementul $(\bar{x}, \bar{y}) \in \text{Gr } F \cap (A \times Y)$ se numește punct de minim Pareto slab direcțional local pentru F pe A în raport cu L dacă există o vecinătate U a lui \bar{x} astfel încât

$$(F(U \cap A \cap [\bar{x} + \text{cone } L]) - \bar{y}) \cap (-\text{int } K) = \emptyset. \quad (2.4)$$

Comparând (2.3) cu (2.1) și (2.4) cu (2.2), atunci conceptele de minim Pareto direcțional corespund situației în care mulțimea restricțiilor are forma

$A \cap [\bar{x} + \text{cone } L]$ (care depinde de punctul \bar{x}). În particular, (2.3) se reduce la (2.1) și (2.4) se reduce la (2.2) pentru $L := S_X$.

Remarca 2.1.3

Dacă $U = X$ în definiția de mai sus, atunci se obțin versiunile globale ale conceptelor de minim definite mai sus.

În continuare avem câteva exemple. Acolo unde spațiul de sosire este \mathbb{R}^n , $n \in \mathbb{N}^*$, atunci vom considera mereu $K := \mathbb{R}_+^n$.

Exemplul 2.1.4

Fie $f : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ o funcție strict crescătoare. Atunci, orice element $\bar{x} \in \mathbb{R}$ este un minim direcțional pentru f pe \mathbb{R} în raport cu $L := \{+1\}$, dar nu este un minim local pentru f .

Exemplul 2.1.5

Considerăm funcția $f_1 : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$ definită prin $f_1(x, y) := x^2 - y^2$. Elementul $(0, 0)$ este un punct critic de tip șa, prin urmare $(0, 0)$ nu este un punct de minim local. Cu toate acestea, acesta este un minim direcțional pentru f_1 pe \mathbb{R}^2 în raport cu $L = \{-1, 1\} \times \{0\}$ deoarece pentru orice $(x, y) \in (0, 0) + \text{cone } L = \mathbb{R} \times \{0\}$, avem $f_1(x, y) \geq f_1(0, 0)$. Analog, $(0, 0)$ este un punct de maxim direcțional pentru f_1 pe \mathbb{R}^2 în raport cu $L = \{0\} \times \{-1, 1\}$.

Exemplul 2.1.6

Fie $0 < \theta_1 < \theta_2 < \frac{\pi}{2}$ și $L := \{(\cos \theta, \sin \theta) \mid \theta_1 \leq \theta \leq \theta_2\}$. Definim $f_5 : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$ prin

$$f_5(x, y) := \begin{cases} (\theta_2 - \arctan \frac{y}{x}) (\arctan \frac{y}{x} - \theta_1), & \text{if } x \neq 0 \text{ and } (x > 0 \text{ or } y \geq 0), \\ 0, & \text{if } x = 0, \\ -1, & \text{if } x < 0 \text{ or } y < 0. \end{cases}$$

Atunci, se arată cu ușurință că punctul $(0, 0)$ este un minim direcțional pentru f_5 pe \mathbb{R}^2 în raport cu L .

Exemplul 2.1.7

Fie $f_7 : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}^2$ definită prin $f_7(x) := (2x, x)$ și K înfășurătoarea conică a mulțimii conv $\{(1, 0), (1, 1)\}$. Se deduce ușor că $\bar{x} := 0$ este un minim direcțional pentru f_7 pe \mathbb{R} în raport cu $L := \{+1\}$, dar \bar{x} nu este un punct de minim Pareto local pentru f_5 .

2.2 Condiții de optim via geometrie variațională

Această secțiune conține rezultate prin care se stabilesc condiții de optim utilizând:

- conuri tangente (vezi Secțiunea 1.2);
- conuri normale (vezi Secțiunea 1.3).

Punctul de start îl constituie Teorema lui Fermat pentru funcții cu valori reale diferențiabile în unul din capetele intervalului pe care este definită. Mai precis, dacă $f : [a, b] \rightarrow \mathbb{R}$ este o funcție pentru care a este un punct de minim local pentru f (i.e., un punct de minim direcțional în raport cu $L := \{+1\}$), și f este diferențiabilă în a , atunci

$$f'(a) \geq 0,$$

și, similar, dacă b este un punct de minim local pentru f (i.e., un punct de minim direcțional în raport cu $L := \{-1\}$), și f este diferențiabilă în b , atunci $f'(b) \leq 0$.

2.2.1 Condiții de optim via conuri tangente

Studiul din această lucrare începe, la fel ca în cazul clasic al problemelor de optimizare scalară, cu definirea unei "aproximări" a mulțimii punctelor fezabile cu vectori tangenți. Apoi vom prezenta câteva condiții de optim pentru minimele direcționale, iar pentru a face posibil acest lucru se utilizează derivata Bouligand direcțională și derivata Dini.

Definiția 2.2.1

Fie $A \subset X$ o mulțime nevidă și $L \subset S_X$ o mulțime nevidă și închisă. Atunci conul tangent Bouligand la A în $\bar{x} \in A$ în raport cu L este mulțimea

$$T_B^L(A, \bar{x}) := \left\{ u \in X \mid \exists (u_n) \xrightarrow{\text{cone } L} u, \exists (t_n) \xrightarrow{(0, \infty)} 0, \forall n \in \mathbb{N} : \bar{x} + t_n u_n \in A \right\}.$$

Definiția 2.2.2

Fie $F : X \rightrightarrows Y$ o aplicație multivocă, $(\bar{x}, \bar{y}) \in \text{Gr } F$ și $L \subset S_X$, $M \subset S_Y$ mulțimi nevide și închise. Derivata Bouligand a lui F în (\bar{x}, \bar{y}) în raport cu mulțimile L și M este multifunția $D_B^{L,M} F(\bar{x}, \bar{y}) : X \rightrightarrows Y$ definită prin echivalența $v \in D_B^{L,M} F(\bar{x}, \bar{y})(u)$ dacă și numai dacă există șirurile $(u_n) \xrightarrow{\text{cone } L} u$, $(v_n) \xrightarrow{\text{cone } M} v$, $(t_n) \xrightarrow{(0, \infty)} 0$ astfel încât pentru orice n ,

$$\bar{y} + t_n v_n \in F(\bar{x} + t_n u_n).$$

În aceeași manieră se adaptează la cazul direcțional și alte derivate utilizate în studiul problemelor vectoriale. Primul rezultat original al lucrării de față este redat mai jos.

Propoziția 2.2.3

Utilizând notațiile introduse, dacă $\text{int } K \neq \emptyset$ și $(\bar{x}, \bar{y}) \in \text{Gr } F$ este un punct de minim Pareto slab direcțional local pentru F pe A în raport cu L , atunci

$$D_D F(\bar{x}, \bar{y})(T_B^L(A, \bar{x})) \cap (-\text{int } K) = \emptyset.$$

Mai mult, dacă $A = X$, atunci

$$D_B^{L, S_Y} F(\bar{x}, \bar{y})(X) \cap (-\text{int } K) = \emptyset.$$

Mai departe vom introduce în studiul de față câteva proprietăți de regularitate direcțională pentru multifunții care constau în adaptarea proprietăților de regularitate clasice ce au fost prezentate în Secțiunea 1.2 (vezi [13, 21] pentru detalii). Definierea acestor proprietăți nu ar fi fost posibilă fără a face apel la funcția timp minimal a cărei definiție o amintim mai jos (vezi [12, 29] pentru detalii).

Considerăm $\emptyset \neq \Omega \subset X$ o mulțime închisă și $\emptyset \neq L \subset X$. Funcția timp minimal asociată lui Ω și L este definită prin

$$\tau_L(x, \Omega) := \inf \{t \geq 0 \mid (x + tL) \cap \Omega \neq \emptyset\}.$$

Prin convenție $\tau_L(x, \emptyset) = +\infty$, oricare ar fi x și L . Dacă $L = S_X$, atunci funcția timp minimal coincide cu funcția distanță asociată lui Ω . Dacă $L = \{0\}$, atunci funcția timp minimal coincide cu funcția indicatoare asociată lui Ω . Cel mai util caz pentru demersul studiului nostru este acela când $L \subset S_X$,

2 Minime direcționale

caz în care τ_L se numește funcția timp minimal direcțională în raport cu L .

Fie $F : X \rightrightarrows Y$ o multifuncție, $(\bar{x}, \bar{y}) \in \text{Gr } F$, $\emptyset \neq L \subset S_X$, și $\emptyset \neq M \subset S_Y$. În [9, Section 3.8, 3H], autorii au subliniat ideea că proprietatea de calm a multifuncției F^{-1} este echivalentă cu proprietatea de subregularitate metrică a multifuncției F . În contextul direcțional, definiția celor două proprietăți de regularitate ale lui F sună astfel:

- F este calmă direcțional în (\bar{x}, \bar{y}) în raport cu L și M dacă există $\alpha > 0$, și vecinătățile U a lui \bar{x} și V a lui \bar{y} astfel încât pentru orice $x \in U$,

$$\sup_{y \in F(x) \cap V} \tau_M(y, F(\bar{x})) \leq \alpha \tau_L(\bar{x}, x).$$

În particular, pentru $U = B(\bar{x}, \varepsilon)$, spunem că F este (ε, α) -calmă direcțional în (\bar{x}, \bar{y}) în raport cu L și M .

- F este metric subregulată direcțional în (\bar{x}, \bar{y}) în raport cu L și M dacă există $\alpha > 0$ și vecinătățile U a lui \bar{x} și V a lui \bar{y} astfel încât pentru orice $x \in U$,

$$\tau_L(x, F^{-1}(\bar{y})) \leq \alpha \tau_M(\bar{y}, F(x) \cap V). \quad (2.5)$$

În particular, pentru $U = B(\bar{x}, \varepsilon)$, spunem că F este (ε, α) -metric subregulată direcțional în (\bar{x}, \bar{y}) în raport cu L și M .

Echivalența de care am amintit mai sus este descrisă în rezultatul de mai jos.

Propoziția 2.2.4

Multifuncția F este metric subregulată direcțional în (\bar{x}, \bar{y}) în raport cu L și M dacă și numai dacă F^{-1} este calmă direcțional în (\bar{y}, \bar{x}) în raport cu M și L .

Proprietatea de calm direcțional a fost utilizată pentru a obține o evaluare pentru conul tangent Bouligand direcțional la o valoare a unei multifuncții în funcție de imaginea lui 0 prin derivata Bouligand direcțională a aceleiași multifuncții.

Propoziția 2.2.5

Fie $F : X \rightrightarrows Y$ o multifuncție, $(\bar{x}, \bar{y}) \in \text{Gr } F$, $L \subset S_X$ și $M \subset S_Y$ submulțimi nevide și închise. Atunci

$$T_B^M(F(\bar{x}), \bar{y}) \subset D_B^{L, M} F(\bar{x}, \bar{y})(0).$$

Mai mult, dacă F este calmă direcțional în (\bar{x}, \bar{y}) în raport cu L și M , și cone M este convexă, atunci are loc egalitatea.

Considerăm acum situația în care $G : X \rightrightarrows Z$ este o multifuncție, $Q \subset Z$ este un con punctat, convex și închis, caz în care mulțimea restricțiilor problemei (P) este

$$A := \{x \in X \mid 0 \in G(x) + Q\}.$$

Această situație standard acoperă cazul clasic al problemelor de optimizare cu restricții reprezentate prin egalități și inegalități.

În continuare enunțăm primele rezultate care oferă condiții necesare de tip Fritz-John și de tip Karush-Kuhn-Tucker pentru problema (P) în două situații speciale în care:

- presupunem că $F : X \rightrightarrows Y$ și $G : X \rightrightarrows Z$ sunt funcții diferențiabile Fréchet, notate prin f și g respectiv (situație care acoperă probleme de optimizare cu funcții netede (Teorema 2.2.6 și Teorema 2.2.7).
- pe lângă f, g funcții diferențiabile Fréchet, presupunem că $Y = \mathbb{R}^k, Z = \mathbb{R}^p$, unde $k, p \in \mathbb{N}^*$, și $Q = \mathbb{R}_+^m \times \{0\}^n$ cu $m, n \in \mathbb{N}^*, m + n = p$ (Teorema 2.2.8).

Teorema 2.2.6

Presupunem că $\text{int } K \neq \emptyset$ și $\bar{x} \in A := \tilde{g}^{-1}(0)$ este un punct de minim Pareto direcțional slab local pentru f pe A în raport cu L . În plus, presupunem că mulțimea cone L este convexă și \tilde{g} este metric subregulată direcțional în $(\bar{x}, 0)$ în raport cu L și S_Z . Atunci, dacă cel puțin una din condițiile de mai jos are loc:

(i) $\text{int } Q \neq \emptyset$ sau $\text{int}\{(\nabla f(\bar{x})(u), \nabla g(\bar{x})(u)) \mid u \in \text{cone } L\} \neq \emptyset$;

(ii) Y și Z sunt spații finit dimensionale,

există $y^* \in K^+, z^* \in Q^+, (y^*, z^*) \neq 0$ astfel încât, oricare ar fi $u \in \text{cone } L$,

$$(y^* \circ \nabla f(\bar{x}) + z^* \circ \nabla g(\bar{x}))(u) \geq 0.$$

Dacă, în plus, există $u \in \text{cone } L$ astfel încât

$$\nabla g(\bar{x})(u) \in \text{int } Q \neq \emptyset \quad \text{or} \quad \nabla g(\bar{x})(\text{cone } L) = Z,$$

atunci $y^* \neq 0$.

Teorema 2.2.7

Presupunem că X, Z sunt spații Banach, K este solid și $\bar{x} \in g^{-1}(-Q)$ este un minim Pareto direcțional slab local pentru f pe $g^{-1}(-Q)$ în raport cu L . Mai mult, presupunem că

$$\psi : X \times Z \rightarrow Z, \quad \psi(x, z) := g(x) - z$$

este metric subregulată direcțional în $(\bar{x}, g(\bar{x}), 0)$ în raport cu $(\bar{x} + \text{cone } L) \times -Q$. Atunci, oricare ar fi $u \in \text{cone } L$ cu $\nabla g(\bar{x})(u) \in T_B(-Q, g(\bar{x}))$,

$$\nabla f(\bar{x})(u) \cap (-\text{int } K) = \emptyset.$$

Următorul rezultat corespunde celei de-a doua situații considerate mai sus în care funcțiile f, g sunt diferențiabile Fréchet, Y este spațiu finit dimensional și Q este un con dintr-un spațiu finit dimensional. Acest lucru înseamnă că problema (P) devine o problemă de optimizare netedă cu număr finit de restricții de tip inegalități și egalități. Este convenabil să notăm cu μ_i , unde $i \in \overline{1, m}$, primele m componente ale funcției g și cu ν_j , unde $j \in \overline{1, n}$, următoarele n coordonate ale funcției g .

Menționăm că următorul rezultat a fost obținut aplicând tehnica scalarizării via funcționala lui Gerstewitz în cazul special în care conul de ordine este solid. În plus, reciproca acestuia a fost de asemenea demonstrată în cazul convex.

Teorema 2.2.8

Presupunem că X este un spațiu Banach, $e \in \text{int } K$ și $\bar{x} \in g^{-1}(-Q)$ este un punct de minim Pareto slab local pentru f pe $g^{-1}(-Q)$ în raport cu L . Presupunem că:

- (i) $\text{cone } L$ este convexă;
- (ii) $\psi : X \times Z \rightarrow Z, \psi(x, z) := g(x) - z$ este metric subregulată în $(\bar{x}, g(\bar{x}), 0)$ în raport cu $(\bar{x} + \text{cone } L) \times -Q$;
- (iii) $\nabla \nu(\bar{x})(X) = \mathbb{R}^n$, unde $\nu := (\nu_1, \nu_2, \dots, \nu_n)$;
- (iv) există $\bar{u} \in \text{int } \text{cone } L$ astfel încât $\nabla \mu_i(\bar{x})(\bar{u}) < 0$ oricare ar fi $i \in I(\bar{x}) := \{i \in \overline{1, m} : \mu_i(\bar{x}) = 0\}$ și $\nabla \nu(\bar{x})(\bar{u}) = 0$.

Atunci există $y^* \in K^+ \setminus \{0\}$, $\lambda_i \geq 0$ pentru $i \in \overline{1, m}$ și $\beta_j \in \mathbb{R}$ pentru $j \in \overline{1, n}$

astfel încât

$$0 \in y^* \circ \nabla f(\bar{x}) + \sum_{i=1}^m \lambda_i \nabla \mu_i(\bar{x}) + \sum_{j=1}^n \beta_j \nabla \nu_j(\bar{x}) + L^- \quad (2.6)$$

și

$$\lambda_i \mu_i(\bar{x}) = 0, \quad \forall i \in \overline{1, m}. \quad (2.7)$$

Propoziția 2.2.9

Presupunem că X este un spațiu Banach, $\text{int } K \neq \emptyset$, cone L este convexă, f este K -convexă, $\mu_i, i \in \overline{1, m}$, sunt convexe și $\nu_j, j \in \overline{1, n}$, sunt afine. Dacă există $(\lambda, \beta) \in \mathbb{R}_+^m \times \mathbb{R}^n$ și $y^* \in K^+ \setminus \{0\}$ astfel încât relațiile (2.6) și (2.7) au loc, atunci \bar{x} este un punct de minim Pareto slab direcțional global pentru f pe $g^{-1}(-Q)$ în raport cu L .

2.2.2 Condiții de optim via conuri normale

Rezultatele de optim pentru minime direcționale pe care le-am obținut în această secțiune au făcut uz de conurile normale Fréchet și Mordukhovich (vezi Section 1.3 pentru detalii).

Schema de lucru utilizată în studiul nostru, atât în capitolul curent cât și în următoarele, este compusă din următori pași:

- definim o noțiune de deschidere direcțională pentru o multifuncție $F : X \rightrightarrows Y$ (vezi [13] pentru detalii)
- demonstrăm incompatibilitatea dintre proprietatea de deschidere direcțională și minimul Pareto direcțional (vezi [14] pentru detalii).

Alternativ, pentru a deduce condiții necesare de optim vom utiliza o tehnică ce are la bază principiul extremal.

Reamintim definiția deschiderii direcționale și apoi vom enunța rezultatul de incompatibilitate anunțat mai sus. Considerăm $F : X \rightrightarrows Y$, $(\bar{x}, \bar{y}) \in \text{Gr } F$, $L \subset S_X$ și $M \subset S_Y$ mulțimi nevide. Spunem că F este deschisă direcțional în (\bar{x}, \bar{y}) în raport cu L și M dacă, oricare ar fi $\varepsilon > 0$, există $r > 0$ astfel încât

$$B(\bar{y}, r) \cap [\bar{y} - \text{cone } M] \subset F(B(\bar{x}, \varepsilon) \cap [\bar{x} + \text{cone } L]).$$

Reamintim că multifuncția epigraf asociată lui $F : X \rightrightarrows Y$ este definită prin

$$\tilde{F} : X \rightrightarrows Y, \quad \tilde{F}(x) := F(x) + K,$$

unde $K \subset Y$ este un con punctat, închis și convex.

Propoziția 2.2.10

Dacă $(\bar{x}, \bar{y}) \in \text{Gr } F$ este un punct de minim Pareto direcțional local pentru F în raport cu L , atunci, oricare ar fi $C \subset S_Y$ cu $C \cap (K \setminus -K) \neq \emptyset$, multifuncția \tilde{F} nu este deschisă direcțional în (\bar{x}, \bar{y}) în raport cu L și C . În particular, F nu este deschisă direcțional în (\bar{x}, \bar{y}) în raport cu L și C .

Acum, folosind propoziția anterioară, obținem următoarea condiție de optim.

Teorema 2.2.11

Presupunem că X și Y sunt spații finit dimensionale, $(\bar{x}, \bar{y}) \in \text{Gr } F$ este un punct de minim Pareto direcțional local pentru F în raport cu L , cone L este convexă, $u \in \text{int } K \cap S_Y$, și multifuncția F are graficul închis și este Lipschitz în jurul lui (\bar{x}, \bar{y}) . Atunci există $x^* \in X^*$ și $y^* \in K^+$ astfel încât $x^*(\ell) \geq 0$, oricare ar fi $\ell \in L$, astfel încât $y^*(u) = 1$ și

$$x^* \in D^* \tilde{F}(\bar{x}, \bar{y})(y^*).$$

Remarca 2.2.12

Dacă $L = S_X$, i.e. (\bar{x}, \bar{y}) este minim Pareto, condiția de optim de mai sus nu este altceva decât regula lui Fermat generalizată (vezi [14, Theorem 3.11]): există $y^* \in K^+ \setminus \{0\}$ cu

$$0 \in D^* \tilde{F}(\bar{x}, \bar{y})(y^*).$$

Încheiem secțiunea cu un rezultat care oferă o condiție necesară de optim pentru probleme de optimizare cu restricții iar pentru acest lucru folosim o tehnică ce are la bază principiul extremal (vezi Teoremă 1.3.17).

Teorema 2.2.13

Fie X, Y spații Asplund. Fie $A \subset X$ și $L \subset S_X$ mulțimi nevide și închise și $F : X \rightrightarrows Y$ o multifuncție cu $(\bar{x}, \bar{y}) \in \text{Gr } F \cap (A \times Y)$ astfel încât $\text{Gr } F$ este închis în jurul lui (\bar{x}, \bar{y}) . Presupunem că au loc următoarele proprietăți:

(i) F este de tip Lipschitz în jurul lui (\bar{x}, \bar{y}) ;

(ii) $K \setminus -K \neq \emptyset$ și K este (SNC) în 0 ;

(iii) mulțimile A și $\bar{x} + \text{cone } L$ sunt aliate în \bar{x} .

Dacă (\bar{x}, \bar{y}) este punct de minim Pareto direcțional local pentru F pe A în raport cu L , atunci există $y^* \in K^+ \setminus \{0\}$ astfel încât

$$0 \in D^*F(\bar{x}, \bar{y})(y^*) + N(A, \bar{x}) + N(\text{cone } L, 0).$$

3

Penalizare exactă și condiții de optim pentru eficiență direcțională

Cuprins

| | | |
|------------|---|-----------|
| 3.1 | Teoreme de penalizare pentru probleme de optimizare scalară | 36 |
| 3.2 | Rezultate de penalizare pentru POV | 37 |
| 3.2.1 | O altă perspectivă asupra minimelor direcționale . | 37 |
| 3.2.2 | Rezultate de penalizare exactă | 40 |
| 3.3 | Condiții de optim pentru eficiență Pareto direcțională cu restricții | 42 |
| 3.4 | Minime aproximative și penalizare exactă | 44 |
| 3.5 | Condiții de optim pentru minime aproximative . | 47 |

Tehnicile de penalizare au început să devină din ce în ce mai utilizate de către cercetători în studiul problemelor de optimizare încă din anii 80. Acest lucru i se datorează, într-o mare măsură, lui Francis Clarke care a descoperit o tehnică, cu o aplicabilitate nesperat de prodigioasă, cu ajutorul căreia a obținut condiții de optimalitate pentru probleme scalare cu restricții.

Acest capitol este dedicat studiului unor probleme de optimizare cu multifuncții folosind tehnici de penalizare. Minimele Pareto direcționale aproximative, introduse în a patra secțiune a capitolului curent, oferă o nouă perspectivă asupra eficienței Pareto direcționale care capătă formă odată cu condițiile de optim deduse utilizând, din nou, tehnici de penalizare. Rezultatele prezentate în cele ce urmează sunt preluate din lucrările [8, 6, 5].

3.1 Teoreme de penalizare pentru probleme de optimizare scalară

În secțiunea curentă sunt prezentate două rezultate care oferă condiții necesare de optim pentru probleme de optimizare cu restricții în care funcția obiectiv are valori scalare, respectiv valori vectoriale. Înainte de a le enunța, reamintim cadrul de lucru în care s-au obținut rezultatele noastre.

Fie $f : X \rightarrow Y$ o funcție și Y un spațiu normat ordonat de un con convex propriu $K \subset Y$. Considerăm problema

$$\min_K f(x) \quad \text{astfel încât} \quad x \in A,$$

unde $A \subset X$ și $L \subset S_X$ sunt mulțimi nevide și închise. Conform cu [33], spunem că f este K -Lipschitz în jurul lui $\bar{x} \in X$ de modul $\ell_f > 0$, dacă există $\varepsilon > 0$ și un element $e \in K \cap S_Y$ astfel încât, oricare ar fi $x_1, x_2 \in B(\bar{x}, \varepsilon)$,

$$f(x_2) - f(x_1) + \ell_f \|x_2 - x_1\| e \in K.$$

Propoziția 3.1.1

Fixăm $Y := \mathbb{R}$. Fie $\bar{x} \in A$ un minim direcțional local pentru f pe A în raport cu L . Presupunem că f este Lipschitz în jurul lui \bar{x} și cone L este convexă. În plus, presupunem că $N(A, \bar{x}) \cap (L^+) = \{0\}$ și că fie A , fie $\bar{x} + \text{cone } L$ este (SNC) în \bar{x} . Atunci avem

$$0 \in \partial f(\bar{x}) + N(A, \bar{x}) + L^-.$$

Teorema 3.1.2

Fie $\bar{x} \in A$ un minim direcțional local pentru f pe A în raport cu $L \subset S_X$. Presupunem că:

- (i) f este K -Lipschitz în jurul lui \bar{x} de modul ℓ_f și fie e un element din $K \cap S_Y$ determinat de proprietatea Lipschitz a lui f ;
- (ii) K este (SNC) în 0;
- (iii) cone L este convexă, $N(A, \bar{x}) \cap (L^+) = \{0\}$ și fie mulțimea A , fie mulțimea cone L este (SNC) în 0.

Atunci, oricare ar fi $\ell > \ell_f$, există $y^* \in K^+ \setminus \{0\}$ și $x^* \in D^*f(\bar{x})(y^*)$ astfel

încât

$$-x^* \in N(A, \bar{x}) + L^- \quad \text{și} \quad \|x^*\| \leq \ell y^*(e).$$

3.2 Rezultate de penalizare pentru POV

3.2.1 O altă perspectivă asupra minimelor direcționale

Ideea de bază pe care o exploatăm în continuare provine, pe de o parte, din egalitatea mulțimilor K și cone S_K , unde $S_K := S_Y \cap K$, și, pe de altă parte, din faptul că pentru a obține condiții de optim, uneori, este suficient să considerăm doar direcții din mulțimea S_K (vezi [8, Propoziția 3.16]). Considerăm următoarea definiție.

Definiția 3.2.1

Fie $L \subset S_X$ și $M \subset S_Y$ mulțimea nevide și închise. Fie $(\bar{x}, \bar{y}) \in \text{Gr } F \cap (A \times Y)$. Elementul (\bar{x}, \bar{y}) se numește punct de (L, M) -minim Pareto direcțional local pentru F pe A dacă există o vecinătate U a lui \bar{x} astfel încât

$$(F(U \cap A \cap [\bar{x} + \text{cone } L]) - \bar{y}) \cap -\text{cone } M \subset \text{cone } M.$$

Notăm mulțimea punctelor de (L, M) -minim Pareto direcțional local pentru F pe A cu $\text{Min}(F, A; L, M)$.

O altă idee care a dus la considerarea definiției de mai sus este de a permite o mai mare flexibilitate relației de ordine cu ajutorul căreia se definește noțiunea de eficiență. Aceasta își are sursa de inspirație în conceptul de regularitate direcțională introdus și studiat în lucrarea [13]. De fapt, noțiunea de (L, M) -minim oferă posibilitatea de a lucra cu o mulțime de direcții (și nu cu un con K) cu ajutorul căreia construim conul de ordine necesar definirii noțiunii de eficiență. Notăm că un (L, M) -minim Pareto direcțional coincide cu un minim Pareto direcțional (definit în Capitolul 2) atunci când mulțimea cone M este convexă.

Exemplul 3.2.2

Fie $a > 0$ și multifunția $F : \mathbb{R} \rightrightarrows \mathbb{R}^2$ definită prin

$$F(x) := \begin{cases} \{x\} \times [-\sqrt{a^2 - x^2}, \sqrt{a^2 - x^2}] & , \quad x \in [-a, a] \\ \mathbb{R}^2 & , \quad x \in [-a, a]^c \end{cases}$$

Considerăm $A = [-a, a]$ și $M = S_{\mathbb{R}^2} \cap \mathbb{R}_+^2$. Se deduce cu ușurință că

$$\text{Min}(F, A; \{-1, +1\}, M) = \left\{ (x, y) \in \mathbb{R}^2 \mid x \in [-a, 0], y = -\sqrt{a^2 - x^2} \right\},$$

$$\text{Min}(F, A; \{+1\}, M) = \left\{ (x, y) \in \mathbb{R}^2 \mid x \in [-a, a], y = -\sqrt{a^2 - x^2} \right\}$$

și

$$\text{Min}(F, A; \{-1\}, M) = \left\{ (x, y) \in \mathbb{R}^2 \mid x \in [-a, 0], y = -\sqrt{a^2 - x^2} \right\}.$$

O relație de forma

$$(F(D(\bar{x}, \varepsilon) \cap [\bar{x} + \text{cone } L]) - \bar{y}) \cap -\text{cone } M = \{0\},$$

pentru un $\varepsilon > 0$, se poate scrie în mod echivalent sub forma

$$F(D(\bar{x}, \varepsilon) \cap [\bar{x} + \text{cone } L]) \cap (\bar{y} - \text{cone } M) = \{\bar{y}\}.$$

Acum, observăm că

$$D(\bar{x}, \varepsilon) \cap [\bar{x} + \text{cone } L] = \bar{x} + (\varepsilon D_X \cap \text{cone } L) = \bar{x} + \varepsilon [0, 1] L$$

și această scriere sugerează să studiem mulțimea $D_L := [0, 1] L$. Pentru $\varepsilon \in (0, 1)$, definim ε -lărgirea lui L ca fiind

$$L_\varepsilon = \{x \in S_X \mid d(x, L) \leq \varepsilon\}.$$

Rezultatul de mai jos cumulează o serie de proprietăți imediate ale mulțimii D_L și a ε -lărgirii lui L .

Propoziția 3.2.3

Fie $\emptyset \neq L \subset S_X$ și $\varepsilon > 0$. Atunci:

- (i) L este închisă dacă și numai dacă D_L este închisă și dacă și numai dacă cone L este închisă;

- (ii) L este compactă dacă și numai dacă D_L este compactă;
- (iii) dacă L este slab compactă, atunci D_L este slab compactă;
- (iv) L_ε este închisă;
- (v) $\text{cone } L \setminus \{0\} \subset \text{int cone } L_\varepsilon$;
- (vi) avem

$$\bigcap_{\delta > 0} L_\delta = \text{cl } L, \quad \bigcap_{\delta > 0} D_{L_\delta} = D_{\text{cl } L},$$

și dacă L este închisă, atunci

$$\bigcap_{\delta > 0} \text{cone } L_\delta = \text{cone } L.$$

- (vii) D_L este convexă dacă și numai dacă $\text{cone } L$ este convexă.

Acum, în lumina flexibilității oferite de cadrul nostru în care studiem diverse grade de eficiență Pareto, discutăm despre posibilitatea definirii unor concepte de eficiență aproximativă și proprie (vezi [34] pentru o discuție din cazul standard). Pentru a menține prezentarea cât mai concisă, vom da o definiție a unui concept de minim direcțional pentru problema fără restricții (P_0) care cuprinde ambele versiuni de minim. Mai precis, definim un concept de minim

- propriu în spațiul X în sensul lui Henig (vezi [19, p. 110]) datorită utilizării unei lărgiri a conului M (vezi Propoziția 3.2.3);
- aproximativ în spațiul Y datorită unei perturbări într-o direcție arbitrară din spațiul Y .

Definiția 3.2.4

Fie $L \subset S_X$ și $M \subset S_Y$ mulțimi nevide închise. Spunem că $(\bar{x}, \bar{y}) \in \text{Gr } F$ este un (L, M) -minim Pareto propriu în X și aproximativ în Y direcțional local pentru F dacă există o vecinătate U a lui \bar{x} , un element $v \in M$ și două constante $\varepsilon, \delta > 0$ astfel încât

$$(F(U \cap [\bar{x} + \text{cone } L_\varepsilon]) - \bar{y}) \cap (-\text{cone } M - \delta v) = \emptyset.$$

Ilustrăm conceptul definit mai sus printr-un rezultat care oferă o condiție suficientă care asigură faptul că un minim aproximativ poate fi privit ca un minim aproximativ propriu.

Propoziția 3.2.5

Fie $L \subset S_X$ și $M \subset S_Y$ mulțimi închise și $(\bar{x}, \bar{y}) \in \text{Gr } F$. Presupunem că există un element $v \in M$ și constantele $\delta > 0, \rho > 0$ astfel încât

$$(F(D(\bar{x}, \rho) \cap [\bar{x} + \text{cone } L]) - \bar{y}) \cap (-\text{cone } M - \delta v) = \emptyset.$$

Dacă F este superior semicontinuuă și are valori nevide, și L este compactă, atunci există $\varepsilon > 0$ astfel încât

$$(F(D(\bar{x}, \rho) \cap [\bar{x} + \text{cone } L_\varepsilon]) - \bar{y}) \cap (-\text{cone } M - \delta v) = \emptyset.$$

3.2.2 Rezultate de penalizare exactă

În continuare vom prezenta condiții necesare de optim pentru problema

$$\min_K F(x) \quad \text{astfel încât} \quad x \in A, \tag{P}$$

unde $A \subset X$ este o mulțime nevidă și închisă. Toate rezultate au fost obținute prin intermediul tehnicii de penalizare de tip Clarke adaptată pentru probleme cu multifuncții. Merită menționat că aceste rezultate pot fi adaptate atât pentru minime aproximative, cât și pentru minime proprii. În această secțiune ne concentrăm atenția doar asupra (L, M) -minimelor Pareto direcționale locale.

Teorema 3.2.6

Fie $L \subset S_X$ și $M \subset S_Y$ mulțimi nevide și închise astfel încât $M \cap -M = \emptyset$ și $\text{cone } M$ este convexă. Fie $(\bar{x}, \bar{y}) \in \text{Gr } F \cap (A \times Y)$ un punct de (L, M) -minim Pareto local pentru problema (P). Presupunem că:

- (i) $A \cap [\bar{x} + \text{cone } L]$ este local închisă în \bar{x} ;
- (ii) există $\ell > 0, e \in M$ și U o vecinătate a lui \bar{x} astfel încât, oricare ar fi $(x', x'') \in (U \cap [\bar{x} + \text{cone } L]) \times (U \cap A \cap [\bar{x} + \text{cone } L])$,

$$F(x') + \ell \|x' - x''\| e \subset F(x'') + \text{cone } M. \tag{3.1}$$

Atunci, oricare ar fi $\ell' > \ell$, (\bar{x}, \bar{y}) este punct de (L, M) -minim Pareto

direcțional local pentru problema fără restricții

$$\min_K F(x) + \ell' d(x, A \cap [\bar{x} + \text{cone } L]) e.$$

Pentru următorul rezultat de penalizare, considerăm problema (P) unde mulțimea restricțiilor este de forma $G^{-1}(-Q)$, unde $G : X \rightrightarrows Z$ este o multifuncție și $Q \subset Z$ este un con închis convex propriu. Notăm problema (P) cu acest tip de restricții cu (P_G) .

Teorema 3.2.7

Fie $L \subset S_X$ o mulțime nevidă închisă astfel încât $\text{cone } L$ este convexă, $M \subset S_Y$ o mulțime nevidă închisă astfel încât $M \cap -M = \emptyset$ și $\text{cone } M$ este convexă. Fie $(\bar{x}, \bar{y}) \in \text{Gr } F \cap (\tilde{G}^{-1}(0) \times Y)$ un punct de (L, M) -minim Pareto direcțional local pentru problema (P_G) . Presupunem că:

- (i) există $\ell > 0, e \in M$ și U o vecinătate a lui \bar{x} astfel încât, oricare ar fi $(x', x'') \in (U \cap [\bar{x} + \text{cone } L]) \times (U \cap G^{-1}(-Q) \cap [\bar{x} + \text{cone } L])$,

$$F(x') + \ell \|x' - x''\| e \subset F(x'') + \text{cone } M.$$

- (ii) \tilde{G}^{-1} este calmă direcțional în $(0, \bar{x})$ în raport cu S_Q și L de constantă $\alpha > 0$.

Atunci, oricare ar fi $\alpha' > \alpha$, punctul $((\bar{x}, 0), \bar{y})$ este un punct de $((L, S_Q), M)$ -minim Pareto direcțional local pentru multifuncția

$$(x, z) \rightrightarrows F(x) + \ell \alpha' \|z\| e$$

pe mulțimea $\text{Gr } \tilde{G}$.

Combinând Teorema 3.2.6 și Teorema 3.2.7, obținem un rezultat autentic de penalizare pentru problema (P_G) .

Corolarul 3.2.8

Fie $L \subset S_X$ o mulțime nevidă închisă astfel încât $\text{cone } L$ este convexă, $M \subset S_Y$ o mulțime nevidă închisă astfel încât $M \cap -M = \emptyset$ și $\text{cone } M$ este convexă. Fie $(\bar{x}, \bar{y}) \in \text{Gr } F \cap (\tilde{G}^{-1}(0) \times Y)$ un punct de (L, M) -minim Pareto direcțional local pentru problema (P_G) . Presupunem că:

(i) există $\ell > 0, e \in M$ și U o vecinătate a lui \bar{x} astfel încât, oricare ar fi $(x', x'') \in (U \cap [\bar{x} + \text{cone } L]) \times (U \cap \tilde{G}^{-1}(-Q \cup Q) \cap [\bar{x} + \text{cone } L])$,

$$F(x') + \ell \|x' - x''\| e \subset F(x'') + \text{cone } M.$$

(ii) \tilde{G}^{-1} este calmă direcțional în $(0, \bar{x})$ în raport cu S_Q și L de constantă $\alpha > 0$.

(iii) $\text{Gr } \tilde{G} \cap ([\bar{x} + \text{cone } L] \times Q)$ este local închisă în $(\bar{x}, 0)$.

Atunci, oricare ar fi $\alpha' > \alpha$ și $\lambda > \max\{\ell, \ell\alpha'\}$, punctul $((\bar{x}, 0), \bar{y})$ este un $((L, S_Q), M)$ -minim Pareto direcțional local (fără restricții) pentru multifuncția

$$X \times Z \ni (x, z) \Rightarrow F(x) + \ell\alpha' \|z\| e + \lambda d((x, z), \text{Gr } \tilde{G} \cap [(x + \text{cone } L) \times Q]).$$

3.3 Condiții de optim pentru eficiență Pareto direcțională cu restricții

Rezultatul principal al acestei secțiuni este Teorema 3.3.2 care reprezintă o condiție necesară de optim pentru problema (P_G) . Acest rezultat a fost obținut prin exploatarea incompatibilității dintre proprietatea de deschidere a multifuncțiilor și minimele Pareto direcționale și, în plus față de Capitolul 2, utilizând conul normal Fréchet. Definim $\tilde{F} : X \rightrightarrows Y$ prin $\tilde{F}(x) := F(x) + \text{cone } M$ și considerăm multifuncția $(\tilde{F}, \tilde{G}) : X \rightrightarrows Y \times Z$,

$$(\tilde{F}, \tilde{G})(x) := \tilde{F}(x) \times \tilde{G}(x).$$

Avem următorul rezultat.

Propoziția 3.3.1

Fie $L \subset S_X$ o mulțime nevidă închisă, $M \subset S_Y$ o mulțime nevidă închisă astfel încât $M \cap -M = \emptyset$ și $\text{cone } M$ este convexă. Fie $(\bar{x}, \bar{y}) \in \text{Gr } F \cap (G^{-1}(-Q) \times Y)$ și $\bar{q} \in Q \cap -G(\bar{x})$. Dacă (\bar{x}, \bar{y}) este un (L, M) -minim Pareto direcțional local

3.3 Condiții de optim pentru eficiență Pareto direcțională cu restricții

pentru problema (P_G) , atunci există o vecinătate U a lui \bar{x} astfel încât

$$[(\tilde{F}, \tilde{G})(U \cap [\bar{x} + \text{cone } L]) - (\bar{y}, -\bar{q})] \cap (-\text{cone } M \times -Q) \subset \{0\} \times -Q.$$

Prin urmare, oricare ar fi vecinătățile V a lui \bar{y} și W a lui $-\bar{q}$, și oricare ar fi $(v, q) \in M \times (Q \setminus \{0\})$, incluziunea

$$(V \times W) \cap [(\bar{y}, -\bar{q}) - \text{cone}\{v, q\}] \subset (\tilde{F}, \tilde{G})(U \cap [\bar{x} + \text{cone } L])$$

nu poate avea loc.

Utilizând contrara reciprocei unui rezultat de deschidere direcțională pentru o multifuncție de tip epigraf preluat din [16, Theorem 3.7] și incompatibilitatea dintre deschiderea direcțională și eficiența direcțională, avem următorul rezultat de tip Fritz John pentru (L, M) -minime Pareto direcționale locale ale problemei (P_G) .

Teorema 3.3.2

Fie X, Y, Z spații finit dimensionale, $L \subset S_X$, $M \subset S_Y$ mulțimi nevide închise astfel încât $\text{cone } L, \text{cone } M$ sunt convexe și $M \cap -M = \emptyset$. Fie $(\bar{x}, \bar{y}) \in \text{Gr } F \cap (G^{-1}(-Q) \times Y)$ și $\bar{q} \in Q \cap -G(\bar{x})$. Presupunem că $\text{int } \text{cone } M \neq \emptyset$ și $\text{int } Q \neq \emptyset$ și fixăm $(v, q) \in \text{int } \text{cone } M \times \text{int } Q$. Presupunem că

(i) $\text{Gr } F$ și $\text{Gr } G$ sunt local închise în (\bar{x}, \bar{y}) și $(\bar{x}, -\bar{q})$, respectiv;

(ii) F și G sunt Lipschitz în jurul lui (\bar{x}, \bar{y}) și $(\bar{x}, -\bar{q})$, respectiv.

Dacă (\bar{x}, \bar{y}) este un punct de (L, M) -minim Pareto direcțional local pentru problema (P_G) , atunci există $x^* \in L^+$, $y^* \in (\text{cone } M)^+$, $z^* \in Q^+$ astfel încât $(y^*, z^*)(v, q) = 1$ și

$$x^* \in D^*F(\bar{x}, \bar{y})(y^*) + D^*G(\bar{x}, -\bar{q})(z^*).$$

Remarca 3.3.3

În cazul particular când $L = S_X$, concluzia teoremei de mai sus se reduce la

$$0 \in D^*F(\bar{x}, \bar{y})(y^*) + D^*G(\bar{x}, -\bar{q})(z^*),$$

pentru $y^* \in (\text{cone } M)^+$ și $z^* \in Q^+$ cu proprietatea $(y^*, z^*)(v, q) = 1$. În acest caz particular, condiția de tip Fritz John se obține fără a presupune că ambele multifuncții F și G au proprietatea Lipschitz.

3.4 Minime aproximative și penalizare exactă

În continuare, considerând notațiile folosite în considerarea problemei (P) , prezentăm câteva concepte de eficiență direcțională aproximativă. Fie $Q \subset Y$ un con propriu, punctat, convex și solid și $L \subset S_X$ o mulțime nevidă închisă. Reamintim că $S_Q = S_Y \cap Q$.

Definiția 3.4.1

Fie $\varepsilon \in (0, \infty]$, $\delta \in (0, \infty)$, $c \in Q \setminus \{0\}$, $\emptyset \neq A \subset X$, A închisă și $(\bar{x}, \bar{y}) \in \text{Gr}F \cap (A \times Y)$.

(i) (\bar{x}, \bar{y}) se numește (ε, δ, c) – minim Pareto direcțional aproximativ pentru F pe A în raport cu L , și notăm $(\bar{x}, \bar{y}) \in (\varepsilon, \delta, c)$ – $\text{DirMin}(F, A, L, Q)$, dacă

$$(F(B(\bar{x}, \varepsilon) \cap A \cap [\bar{x} + \text{cone}L]) + \delta c - \bar{y}) \cap -Q = \emptyset.$$

(ii) (\bar{x}, \bar{y}) se numește (ε, δ) – minim Pareto direcțional aproximativ pentru F pe A în raport cu L , și notăm $(\bar{x}, \bar{y}) \in (\varepsilon, \delta)$ – $\text{DirMin}(F, A, L, Q)$, dacă

$$(F(B(\bar{x}, \varepsilon) \cap A \cap [\bar{x} + \text{cone}L]) + \delta S_Q - \bar{y}) \cap -Q = \emptyset.$$

Presupunem, în plus, $\text{int} Q \neq \emptyset$.

(iii) (\bar{x}, \bar{y}) se numește (ε, δ, c) – minim Pareto direcțional slab aproximativ pentru F pe A în raport cu L , și notăm $(\bar{x}, \bar{y}) \in (\varepsilon, \delta, c)$ – $\text{WDirMin}(F, A, L, Q)$, dacă

$$(F(B(\bar{x}, \varepsilon) \cap A \cap [\bar{x} + \text{cone}L]) + \delta c - \bar{y}) \cap -\text{int}Q = \emptyset.$$

(iv) (\bar{x}, \bar{y}) se numește (ε, δ) – minim Pareto direcțional slab aproximativ pentru F pe A în raport cu L , și notăm $(\bar{x}, \bar{y}) \in (\varepsilon, \delta)$ – $\text{WDirMin}(F, A, L, Q)$, dacă

$$(F(B(\bar{x}, \varepsilon) \cap A \cap [\bar{x} + \text{cone}L]) + \delta S_Q - \bar{y}) \cap -\text{int}Q = \emptyset.$$

Exemplul 3.4.2

Ilustrăm printr-un exemplu definiția de mai sus. Fie $\alpha > 0$. Considerăm $X = A = \mathbb{R}$, $Y = \mathbb{R}^2$, $Q = \mathbb{R}_+^2$, $L = \{+1\}$, definim multifuncția $F : X \rightrightarrows Y$

prin

$$F(x) := \begin{cases} \{x\} \times \{0\}, & \text{dacă } x \in [-\alpha, 0] \\ \{x\} \times \left[-\sqrt{1 - (x-1)^2}, \sqrt{1 - (x-1)^2} \right], & \text{dacă } x \in (0, 2] \\ \mathbb{R}^2, & \text{dacă } x \in [-\alpha, 2]^c \end{cases}.$$

Fie $\varepsilon > 0$, $\delta > 0$, și $c \in S_{\mathbb{R}^2_+}$. Dacă $c \in S_{\mathbb{R}^2_+} \setminus \{(1, 0)\}$, atunci $(\bar{x}, (\bar{x}, 0))$, oricare ar fi $\bar{x} \in [-\alpha, 0]$, este un (ε, δ, c) -minim direcțional aproximativ pentru F pe A în raport cu L . Toate aceste puncte sunt de asemenea și (ε, δ, c) -minime slabe direcționale aproximative.

Considerăm acum $c = (1, 0)$ și $(\bar{x}, \bar{y}) \in \text{Gr}F$ cu $\bar{x} \in [-\alpha, 0]$ și $\bar{y} = (\bar{x}, 0)$.

Se disting două cazuri:

- dacă $\delta > \alpha$, atunci $-\alpha + \delta > 0$ și

$$(F(B(\bar{x}, \varepsilon) \cap A \cap [\bar{x} + \text{cone}L]) + \delta c - \bar{y}) \cap -Q = \emptyset. \quad (3.2)$$

Deci $(\bar{x}, (\bar{x}, 0))$ este un (ε, δ, c) -minim direcțional aproximativ pentru F pe A în raport cu L .

- dacă $\delta < \alpha$, atunci $-\alpha + \delta < 0$ și

$$(F(B(\bar{x}, \varepsilon) \cap A \cap [\bar{x} + \text{cone}L]) + \delta c - \bar{y}) \cap -\text{int}Q = \emptyset.$$

În plus, relația (3.2) nu are loc pentru $\bar{x} \in (-\alpha + \delta, 0)$. Deci, $(\bar{x}, (\bar{x}, 0))$ nu este un (ε, δ, c) -minim direcțional aproximativ pentru F pe A în raport cu L , dar este un (ε, δ, c) -minim direcțional slab aproximativ pentru F pe A în raport cu L .

Inspirați fiind de o tehnică de penalizare aplicată pentru probleme de optimizare vectorială din lucrarea [33], am obținut un prim rezultat de penalizare pentru minime aproximative. Notăm că rezultatele următoare sunt similare cu cele din Secțiunea 3 (e.g., Teorema 3.2.10), însă este important de urmărit constantele care apar în definiția eficienței direcționale aproximative.

Teorema 3.4.3

Fie $\varepsilon \in (0, \infty]$, $\delta \in (0, \infty)$, $\ell > 0$, $c \in S_Q$ și $(\bar{x}, \bar{y}) \in \text{Gr}F \cap (A \times Y)$. Presupunem că (\bar{x}, \bar{y}) este un (ε, δ) -minim Pareto direcțional aproximativ pentru F

pe mulțimea închisă A în raport cu L și că

$$F(x'') + \ell \|x'' - x'\| c \subset F(x') + Q, \quad (3.3)$$

pentru orice $x', x'' \in B(\bar{x}, \varepsilon) \cap [\bar{x} + \text{cone}L]$.

Atunci, oricare ar fi $\ell' > \ell$,

$$(\bar{x}, \bar{y}) \in \left((\ell + \ell')^{-1} \ell \varepsilon, \delta \right) - \text{DirMin}(F_0, X, L, Q),$$

unde $F_0 : X \rightrightarrows X, F_0(x) := F(x) + \ell' d(x, A \cap [\bar{x} + \text{cone}L]) c$.

În cele ce urmează prezentăm un rezultat de penalizare pentru o problemă de optimizare cu restricții reprezentate cu ajutorul multifuncțiilor. Deci mulțimea punctelor fezabile A este, la fel ca în Secțiunea 3, de forma $\tilde{G}^{-1}(0)$.

Teorema 3.4.4

Fie $\varepsilon \in (0, \infty], \delta \in (0, \infty), \ell > 0, m > 0, m' > m$ și $c \in S_Q$. Fie $L \subset S_X$ o mulțime nevidă închisă astfel încât $\text{cone}L$ este convexă și $(\bar{x}, \bar{y}) \in \text{Gr}F \cap (\tilde{G}^{-1}(0) \times Y)$. Presupunem că

- (i) (\bar{x}, \bar{y}) este un (ε, δ) -minim Pareto direcțional aproximativ pentru problema (P_G) ;
- (ii) oricare ar fi $x', x'' \in B(\bar{x}, \varepsilon) \cap [\bar{x} + \text{cone}L]$,

$$F(x'') + \ell \|x'' - x'\| c \subset F(x') + Q.$$

- (iii) \tilde{G} este $(2^{-1}\varepsilon, m)$ -metric subregulată direcțional în $(\bar{x}, 0)$ în raport cu S_Q și L .

Notăm $\lambda := \max\{\ell, \ell m'\}$. Atunci, oricare ar fi $\lambda' > \lambda$, există $\mu > 0$ astfel încât

$$((\bar{x}, 0), \bar{y}) \in (\mu, \delta) - \text{DirMin}(H_0, X, L \times S_Q, Q),$$

unde $H_0 : X \times Z \rightrightarrows Y$ este definită prin

$$H_0(x, z) := F(x) + \ell m' \|z\| c + \lambda' d((x, z), \text{Gr}\tilde{G} \cap ([\bar{x} + \text{cone}L] \times Q)) c.$$

3.5 Condiții de optim pentru minime aproximative

Primul rezultat din această secțiune stabilește incompatibilitatea dintre proprietatea de deschidere cu rată liniară (împreună cu regularitatea metrică sau proprietatea Aubin) și noțiunea de minim. Acest rezultat rezidă, în esență, din faptul că proprietățile de regularitate (direcțională) ale multifuncției obiectiv nu fac distincție între noțiunea de minim și cea de maxim.

Propoziția 3.5.1

Fie $\varepsilon \in (0, \infty]$, $\delta \in (0, \infty)$ și $c \in S_Q$. Dacă $(\bar{x}, \bar{y}) \in \text{Gr}F$ este un (ε, δ, c) -*minim Pareto direcțional aproximativ* pentru problema

$$\min_K F(x) \quad x \in X,$$

atunci nu putem găsi un $\delta' > \delta$ astfel încât

$$B(\bar{y}, \delta') \cap [\bar{y} - \text{cone}\{c\}] \subset \tilde{F}(B(\bar{x}, \varepsilon) \cap [\bar{x} + \text{cone}L]).$$

În această secțiune, am obținut condiții necesare de optim bazându-ne pe rezultatul de incompatibilitate din Propoziția 3.5.1 și un rezultat de deschidere pentru o multifuncție de tip epigraf preluat din [16, Theorem 3.7]. Mai exact, pe de o parte, am demonstrat că nu este posibil pentru multifuncția obiectiv să fie deschisă direcțional într-un punct de minim direcțional aproximativ. Pe de altă parte, după alegerea potrivită a unor constante și utilizarea unor condiții exprimate cu ajutorul multiplicatorilor, vom demonstra că multifuncția \tilde{F} poate fi deschisă direcțional în orice punct $(\bar{x}, \bar{y}) \in \text{Gr}F$. Luând contrara reciprocei în calcul, vom obținem o condiție necesară de optim, reprezentată cu ajutorul multiplicatorilor, pentru soluții aproximative ale problemei de optimizare fără restricții de forma

$$\min_K F(x) \quad \text{subject to } x \in X.$$

Înainte de toate, prezentăm un rezultat auxiliar util în stabilirea condițiilor necesare care revine, în esență, la alegerea potrivită a unor constante.

Lema 3.5.2

Considerăm $\psi, \varphi : [0, \infty) \rightarrow [0, 1)$,

$$\psi(x) := (1+x)^{-1/2} - (1+x)^{-1}, \quad \varphi(x) := \psi(x) \cdot (\sqrt{1+x} - 1).$$

Fie $\varepsilon \in (0, \infty]$ și $\delta \in (0, \infty)$.

1. Presupunem că $\varepsilon \in (0, 4^{-1})$. Atunci sistemul de inecuații

$$\begin{cases} \varphi(x) > \delta \\ \psi(x) < \varepsilon \end{cases} \tag{3.4}$$

are (cel puțin) o soluție, dacă

$$\sqrt{\delta} - \delta < \varepsilon \quad \text{și} \quad \delta < \varepsilon.$$

Reciproc, dacă există o soluție a sistemului (3.4) în $(0, 3)$, atunci $\sqrt{\delta} - \delta < \varepsilon$.

2. Presupunem că $\varepsilon > 4^{-1}$. Atunci sistemul de inecuații are o soluție dacă și numai dacă $\delta \in (0, 1)$.

În ambele cazuri, există $\mu > 0$ astfel încât orice $x \in (\varphi^{-1}(\delta), \varphi^{-1}(\delta) + \mu)$ este o soluție a sistemului (3.4).

Teorema 3.5.3

Fie X, Y spații finit dimensionale, $\emptyset \neq L \subset S_X$, $u \in \text{int}Q \cap S_Q$, și $F : X \rightrightarrows Y$ o multifuncție cu $(\bar{x}, \bar{y}) \in \text{Gr}F$. Fie $\varepsilon \in (0, \infty]$ și $\delta \in (0, \infty)$ astfel încât sistemul (3.4) admite o soluție. Fie $d > 0$ o soluție. Presupunem că

(i) $\text{Gr}F \cap [D(\bar{x}, d) \times D(\bar{y}, d)]$ este închisă;

(ii) oricare ar fi $y^* \in Q^+$ cu $\langle y^*, u \rangle = 1$, și oricare ar fi $(x, y) \in \text{Gr}F \cap [B(\bar{x}, d) \times B(\bar{y}, d)]$, $z^* \in 2dB_{Y^*}$, $x^* \in \hat{D}^*F(x, y)(y^* + z^*)$, există $w \in L$ astfel încât

$$-\langle x^*, w \rangle \geq d \|y^* + z^*\|.$$

Atunci

$$B(\bar{y}, \delta) \cap [\bar{y} - \text{cone}\{u\}] \subset \tilde{F}(B(\bar{x}, \varepsilon) \cap [\bar{x} + \text{cone}L]).$$

Rezultatul principal al acestei secțiuni este redat mai jos.

Teorema 3.5.4

Fie X, Y spații finit dimensionale, $\emptyset \neq L \subset S_X, \emptyset \neq Q \subset Y$ un con propriu, convex și închis, $u \in \text{int}Q \cap S_Q$, și $F : X \rightrightarrows Y$ o multifuncție cu graficul închis. Fie φ funcția introdusă în Lema 3.5.2. Fie $\varepsilon \in (0, \infty]$ și $\delta \in (0, \infty)$ astfel încât una din condițiile de mai jos să fie satisfăcută:

(i) $\varepsilon > 4^{-1}$ și $\delta \in [0, 1)$;

(ii) $\delta < \varepsilon$ și $\sqrt{\delta} - \delta < \varepsilon$.

Presupunem că $(\bar{x}, \bar{y}) \in \text{Gr}F$ este un (ε, δ, u) -minim Pareto direcțional aproximativ pentru problema

$$\min_K F(x) \quad x \in X.$$

Mai mult, presupunem că F are proprietatea Aubin pe $B(\bar{x}, 2\delta) \times B(\bar{y}, 2\delta)$. Atunci există $y^* \in Q^+$ cu $\langle y^*, u \rangle = 1$, și

$$(x, y) \in \text{Gr}F \cap [D(\bar{x}, \varphi^{-1}(\delta)) \times D(\bar{y}, \varphi^{-1}(\delta))],$$

$z^* \in 2\varphi^{-1}(\delta) D_{Y^*}, x^* \in D^*F(x, y)(y^* + z^*)$ astfel încât, oricare ar fi $w \in L$, avem

$$-\langle x^*, w \rangle \leq \varphi^{-1}(\delta) \|y^* + z^*\|.$$

4

Stabilitatea punctelor de minim și a punctelor critice în cadrul direcțional

Cuprins

| | | |
|------------|--|-----------|
| 4.1 | Minime Pareto direcționale pentru mulțimi . . . | 51 |
| 4.2 | Convergența minimelor pentru mulțimi | 54 |
| 4.3 | Rezultate de stabilitate pentru POV | 56 |
| 4.3.1 | Stabilitatea eficienței pentru POV | 57 |
| 4.3.2 | Stabilitatea criticalității pentru POV | 58 |

În acest capitol prezentăm câteva concepte de minime Pareto direcționale pentru mulțimi care pot fi privite drept cazuri particulare de minime Pareto direcționale pentru probleme de optimizare cu multifuncții. Rezultatele principale din acest capitol sunt dedicate stabilității minimalității și criticalității pentru probleme de optimizare vectoriale (abreviat POV). Toate rezultatele din acest capitol sunt preluate din articolul [7].

4.1 Minime Pareto direcționale pentru mulțimi

Așa cum este notat în Definiția 2.1.2 și comentariile subsidiare, noțiunea de minim Pareto direcțional este motivată de studiul minimelor multifuncțiilor. Cu toate acestea, este posibil să se definească o noțiune omoloagă asociată mulțimilor. În această primă secțiune dăm o definiție pentru noțiunea de

minim pentru mulțimi și oferim o serie de exemple și condiții necesare pentru astfel de minime.

Pe lângă conul punctat, propriu convex și solid $K \subset (X, \|\cdot\|)$, considerăm de asemenea o mulțime nevidă închisă $L \subset S_X$. Considerăm conceptele următoare.

Definiția 4.1.1

Fie $A \subset X$ o mulțime nevidă, $c \in K \setminus \{0\}$, $\varepsilon \in (0, \infty)$, și $\bar{x} \in A$. Spunem că:

(i) \bar{x} este un punct de minim Pareto direcțional pentru A în raport cu L dacă

$$(A - \bar{x}) \cap \text{cone } L \cap -K = \{0\}; \quad (4.1)$$

(ii) \bar{x} este un punct de minim Pareto slab direcțional pentru A în raport cu L dacă

$$(A - \bar{x}) \cap \text{cone } L \cap -\text{int } K = \emptyset; \quad (4.2)$$

(iii) \bar{x} este un punct de (ε, c) -minim Pareto direcțional pentru A în raport cu L dacă

$$(A - \bar{x} + \varepsilon c) \cap \text{cone } L \cap -K = \emptyset;$$

(iv) \bar{x} este un punct de (ε, c) -minim Pareto slab direcțional pentru A în raport cu L dacă

$$(A - \bar{x} + \varepsilon c) \cap \text{cone } L \cap -\text{int } K = \emptyset.$$

Remarca 4.1.2

Se observă că minimele direcționale din definiția de mai sus sunt, de fapt, minime Pareto în raport cu conul de ordine $-K \cap \text{cone } L$. Cu toate acestea, există câteva motive naturale care motivează această definiție. De exemplu, o idee din spatele acestor concepte este că într-o anumită problemă dată ordinea este fixată de conul K și, dacă un punct generic \bar{x} nu este punct de minim în raport cu K , atunci căutăm o mulțime de direcții care pot fi selectate astfel încât \bar{x} să fie minim parțial (sau minim în raport cu conul $-K \cap \text{cone } L$, unde L este mulțimea pe care o căutăm).

Remarca 4.1.3

Conceptele din definiția de mai sus sunt, de fapt, minime Pareto direcționale pentru multifuncția $F : X \rightrightarrows X, F(x) := \{x\}$ pe A în raport cu L . Astfel că

o parte din rezultatele din această secțiune pot fi deduse din cele prezentate în Capitolul 2 și Capitolul 3, dar există și anumite particularități specifice.

Notăm mulțimea punctelor de minim Pareto direcțional pentru A în raport cu L cu $\text{DirMin}(A, L, K)$. Similar, pentru celelalte trei concepte din Definiția 4.1.1, adoptăm notațiile $\text{WDirMin}(A, L, K)$, $(\varepsilon, c)\text{-DirMin}(A, L, K)$ și $(\varepsilon, c)\text{-WDirMin}(A, L, K)$, respectiv.

Acum dăm un exemplu care ilustrează noțiunea de minim din Definiția 4.1.1.

Exemplul 4.1.4

Fie γ curba închisă a cărei reprezentare parametrică este

$$\begin{cases} x(t) = 2 + 2 \cos t (1 - \sin t) \\ y(t) = \sin t (1 - \cos t) \end{cases}, \quad t \in [0, 2\pi].$$

Notăm cu $\bar{\gamma}$ regiunea plană mărginită de imaginea curbei γ . Considerăm semiplanul $H := \{(x, y) \in \mathbb{R} \times \mathbb{R} \mid y \geq -x\}$. Fie $K = \mathbb{R}_+^2$, $\bar{x} := (0, 0)$ și mulțimea de direcții $L := \{(\cos t, \sin t) \mid t \in (\pi, 1.25\pi)\}$. Acum considerăm $A := H \cup (\bar{\gamma} \cap -H) \subset X := \mathbb{R}^2$. Observăm că $(A - \bar{x}) \cap \text{cone } L \cap -K = \{(0, 0)\} \subset K$ și $(A - \bar{x}) \cap -K$ au puncte care nu se află în $K \setminus \{(0, 0)\}$. Prin urmare \bar{x} este un minim Pareto direcțional pentru A în raport cu L , dar care nu este un minim Pareto pentru A . Similar, avem $(A - \bar{x}) \cap \text{cone } L \cap -\text{int } K = \emptyset$ și $(A - \bar{x}) \cap -\text{int } K \neq \emptyset$, deci există puncte de minim Pareto slab direcțional care nu sunt puncte de minim Pareto slab.

Utilizând notațiile din Definiția 4.1.1, prezentăm câteva condiții de optim pentru minime pentru mulțimi.

Teorema 4.1.5

Presupunem că $\text{cone } L \cap -\text{int } K \neq \emptyset$.

(i) Dacă $\bar{x} \in A$ este un minim Pareto slab direcțional pentru A în raport cu L , atunci

$$T_B^L(A, \bar{x}) \cap -\text{int } K = \emptyset.$$

(ii) Dacă pentru $\bar{x} \in A$ avem

$$T_B^L(\text{cl}(A + K), \bar{x}) \cap -\text{int } K = \emptyset,$$

atunci \bar{x} este un minim Pareto slab direcțional pentru A în raport cu L .

Teorema 4.1.6

Presupunem că avem cone $L \cap -K \neq \{0\}$. Dacă pentru $\bar{x} \in A$ avem

$$T_B^L(\text{cl}(A + K), \bar{x}) \cap -K \subset K,$$

atunci \bar{x} este un minim Pareto direcțional pentru A în raport cu L .

4.2 Convergența minimelor pentru mulțimi

Fie $A, (A_n)_{n \in \mathbb{N}}$ submulțimi nevide ale lui X . În continuare vom folosi notațiile:

$$\text{Liminf}_{n \rightarrow +\infty} A_n = \{x \in X \mid \exists (x_n), x_n \in A_n, \forall n \in \mathbb{N} : x_n \rightarrow x\}$$

și

$$\text{Limsup}_{n \rightarrow +\infty} A_n = \{x \in X \mid \exists (n_k), \exists (x_{n_k}), x_{n_k} \in A_{n_k}, \forall k \in \mathbb{N} : x_{n_k} \rightarrow x\}$$

Definiția 4.2.1

Spunem că A este limita șirului (A_n) în sensul Painlevé-Kuratowski, notând $A_n \xrightarrow{P-K} A$, dacă au loc următoarele condiții:

$$A \subset \text{Liminf}_{n \rightarrow +\infty} A_n \quad \text{și} \quad \text{Limsup}_{n \rightarrow +\infty} A_n \subset A.$$

În plus, dacă are loc numai condiția din stânga, atunci scriem $A_n \xrightarrow{P-K_-} A$, în timp ce dacă are loc numai condiția din dreapta, atunci scriem $A_n \xrightarrow{P-K_+} A$.

De acum înainte presupunem că $A, (A_n)_{n \in \mathbb{N}}$ sunt mulțimi nevide și închise, atâta vreme cât nu se fac presupuneri suplimentare. Prezentăm acum două rezultate de convergență ale unor șiruri de mulțimi care vor fi utilizate în rezultatele principale ale acestui capitol.

Lema 4.2.2

Presupunem că X este un spațiu vectorial normat. Fie $\emptyset \neq L$ o submulțime închisă a lui S_X și $(L_n)_{n \in \mathbb{N}}$ un șir de mulțimi nevide și închise ale lui S_X .

(i) Dacă $L_n \xrightarrow{P-K_-} L$, atunci $\text{cone } L_n \xrightarrow{P-K_-} \text{cone } L$.

(ii) Dacă $L_n \xrightarrow{P-K_+} L$, atunci $\text{cone } L_n \xrightarrow{P-K_+} \text{cone } L$.

Propoziția 4.2.3

Fie $(A_n)_{n \in \mathbb{N}}$ un șir de submulțimi nevide și închise din X , $A \subset X$ o mulțime nevidă și închisă, și $(L_n)_{n \in \mathbb{N}}$ un șir de submulțimi nevide și închise din X . Considerăm $(x_n)_{n \in \mathbb{N}}$ un șir astfel încât $x_n \in A_n$, oricare ar fi $n \in \mathbb{N}$ și $x_n \rightarrow \bar{x} \in A$.

Dacă $A_n \xrightarrow{P-K_+} A$ și $L_n \xrightarrow{P-K_+} L$, pentru $A \subset X$ și $L \subset S_X$, Atunci

$$A_n \cap [x_n + \text{cone } L_n] \xrightarrow{P-K_+} A \cap [\bar{x} + \text{cone } L].$$

În Secțiunea 3.2 a fost definită o noțiune de lărgire care utilizată judicios conduce la rezultate de convergență pentru minime Pareto pentru mulțimi. Iată câteva astfel de exemple redată în continuare.

Propoziția 4.2.4

Fie $(A_n)_{n \in \mathbb{N}}$ un șir de submulțimi nevide și închise ale lui X , $A \subset X$ o mulțime nevidă și închisă, L o submulțime nevidă și închisă a lui S_X , $\varepsilon > 0$ și $c \in K \setminus \{0\}$. Presupunem că $\text{int } K \neq \emptyset$ și $A_n \xrightarrow{P-K} A$. Atunci, oricare ar fi, $\mu > 0$

$$\text{Limsup}_{n \rightarrow +\infty} (\varepsilon, c) - \text{WDirMin}(A_n, L_\mu, K) \subset (\varepsilon, c) - \text{WDirMin}(A, L, K).$$

Propoziția 4.2.5

Presupunem că $\text{int } K \neq \emptyset$. Fie A o submulțime nevidă și închisă a lui X , $c \in K \setminus \{0\}$, $\mu > 0$ și L o mulțime nevidă și închisă a lui S_X .

(i) Fie $\varepsilon > 0$ și $(\delta_n)_{n \in \mathbb{N}} \subset (0, \varepsilon)$ un șir convergent către ε . Dacă (A_n) este un șir de submulțimi închise ale lui X astfel încât $A_n \xrightarrow{P-K} A$, atunci

$$\text{Limsup}_{n \rightarrow +\infty} (\delta_n, c) - \text{WDirMin}(A_n, L_\mu, K) \subset (\varepsilon, c) - \text{WDirMin}(A, L, K).$$

(ii) Considerăm $(\varepsilon_n) \subset (0, +\infty)$, $\varepsilon_n \rightarrow 0$. Atunci

$$\limsup_{n \rightarrow +\infty} (\varepsilon_n, c) - \text{WDirMin}(A, L_\mu, K) \subset \text{WDirMin}(A, L, K).$$

Remarca 4.2.6

Merită menționat că rezultatele prezentate mai sus generalizează anumite rezultate din lucrarea [11] care, practic, corespund cazului $L = S_X$.

4.3 Rezultate de stabilitate pentru POV

Fie X și Y spații vectoriale normate, $F : X \rightrightarrows Y$ o multifuncție și $K \subset Y$ un con convex. Considerăm problema de optimizare abstractă fără restricții asociată lui F :

$$\min_K F(x) \quad x \in X. \tag{P}$$

În continuare, prezentăm câteva noțiuni de eficiență direcțională.

Definiția 4.3.1

Fie Q un con punctat convex din Y . Considerăm $\varepsilon \in (0, +\infty)$, $c \in Q \setminus \{0\}$, $\emptyset \neq L \subset S_X$, $\emptyset \neq A \subset X$, A închisă și $(\bar{x}, \bar{y}) \in \text{Gr } F \cap (A \times Y)$.

(i) (\bar{x}, \bar{y}) se numește *minim direcțional* pentru F pe A în raport cu L , și notăm $(\bar{x}, \bar{y}) \in \text{DirMin}(F, A, L, Q)$, dacă

$$(F(A \cap [\bar{x} + \text{cone } L]) - \bar{y}) \cap -Q = \{0\}.$$

(ii) Dacă $\text{int } Q \neq \emptyset$, (\bar{x}, \bar{y}) se numește *minim slab direcțional* pentru F pe A în raport cu L , și notăm $(\bar{x}, \bar{y}) \in \text{WDirMin}(F, A, L, Q)$, dacă

$$(F(A \cap [\bar{x} + \text{cone } L]) - \bar{y}) \cap -\text{int } Q = \emptyset.$$

(iii) (\bar{x}, \bar{y}) se numește (ε, c) -*minim direcțional* pentru F pe A în raport cu L , și notăm $(\bar{x}, \bar{y}) \in (\varepsilon, c) - \text{WDirMin}(F, A, L, Q)$, dacă

$$(F(A \cap [\bar{x} + \text{cone } L]) + \varepsilon c - \bar{y}) \cap -Q = \emptyset.$$

- (iv) Dacă $\text{int } Q \neq \emptyset$, (\bar{x}, \bar{y}) se numește (ε, c) – minim slab direcțional pentru F pe A în raport cu L , și notăm $(\bar{x}, \bar{y}) \in (\varepsilon, c)$ – $\text{WDirMin}(F, A, L, Q)$, dacă

$$(F(A \cap [\bar{x} + \text{cone } L]) + \varepsilon c - \bar{y}) \cap -\text{int } Q = \emptyset.$$

4.3.1 Stabilitatea eficienței pentru POV

În această subsecțiune sunt notate câteva rezultate despre stabilitatea minimelelor direcționale sub acțiunea unei perturbări a multifuncției F sau a mulțimii punctelor fezabile A . Totul se încheie cu un exemplu care ilustrează teorema de stabilitate.

Teorema 4.3.2

Fie $F : X \rightrightarrows Y$ o multifuncție cu graficul închis, $(\bar{x}, \bar{y}) \in \text{Gr } F$ și $\mu > 0$. Considerăm $(A_n)_{n \in \mathbb{N}}$ un șir de submulțimi nevide și închise ale lui X , A o mulțime nevidă și închisă și $(F_n)_{n \in \mathbb{N}}$ un șir de multifuncții definite de la X la Y astfel încât F_n are graficul închis, oricare ar fi n . Presupunem că $\text{int } Q \neq \emptyset$ și alegem un șir de elemente $(x_n, y_n)_{n \in \mathbb{N}}$ astfel încât $(x_n, y_n) \in \text{WDirMin}(F_n, A_n, L_\mu, Q)$, oricare ar fi $n \in \mathbb{N}$. Presupunem că:

- (i) $\text{Gr } F_n \xrightarrow{P-K-} \text{Gr } F$ și $A_n \xrightarrow{P-K-} A$;
- (ii) oricare ar fi $(x, y) \in \text{Gr } F$, există o vecinătate V a lui y astfel încât, oricare ar fi $x'_n \rightarrow x$ și $x''_n \rightarrow x$, există $(\lambda_n) \subset (0, +\infty)$ cu $\lambda_n \|x'_n - x''_n\| \rightarrow 0$ pentru $n \rightarrow +\infty$ și

$$F_n(x'_n) \cap V \subset F_n(x''_n) + \lambda_n \|x'_n - x''_n\| D_Y,$$

pentru orice n suficient de mare;

- (iii) șirul $(x_n, y_n)_{n \in \mathbb{N}}$ este convergent la $(\bar{x}, \bar{y}) \in \text{Gr } F \cap (A \times Y)$.

Dacă $\bar{y} \in \text{WMin}(F(\bar{x}), Q)$, atunci $(\bar{x}, \bar{y}) \in \text{WDirMin}(F, A, L, Q)$.

Exemplul 4.3.3

Fie $X = \mathbb{R}^2$, $Y = \mathbb{R}$, $Q = \mathbb{R}_+$, și $A_n = A = \mathbb{R}^2$. Fie

$$L = \mathbb{R}_-^2 \cap S_X$$

și, pentru $\rho > 1$, considerăm lărgirea

$$C_\rho := \{ \alpha (-1, \rho^{-1}) + \beta (\rho^{-1}, -1) \mid \alpha, \beta \in \mathbb{R}_+ \}$$

care este, de fapt, μ -lărgirea mulțimii L , unde $\mu = (1 + \rho^2)^{-1/4}$. Notăm că $C_\rho = \text{cone } L_\mu$ și $\rho \rightarrow 0$ pentru $\mu \rightarrow \infty$. Mai întâi, fie $F_n : \mathbb{R}^2 \rightrightarrows \mathbb{R}$ definit prin $F_n(a, b) = \{ \frac{2}{n} - a - b \}$, oricare ar fi $n \in \mathbb{N}^*$. Dacă alegem $(x_n, y_n) = ((\frac{1}{n}, \frac{1}{n}), 0) \in \text{Gr } F_n$, atunci $(x_n, y_n) \in \text{WDirMin}(F_n, A_n, L_\mu, Q)$, oricare ar fi $\rho > 1$. Apoi, considerăm $F : \mathbb{R}^2 \rightrightarrows \mathbb{R}$ definită prin $F(a, b) = -a - b$ și $(\bar{x}, \bar{y}) = ((0, 0), 0) \in \text{Gr } F$. Observăm că $(\bar{x}, \bar{y}) \in \text{WDirMin}(F, A, L, Q)$, deci concluzia teoremei este satisfăcută în acest caz.

Definim acum $F_n : \mathbb{R}^2 \rightrightarrows \mathbb{R}$ prin $F_n(a, b) = \frac{2}{n} - a - b + (a - \frac{1}{n})(b - \frac{1}{n})$, oricare ar fi $n \in \mathbb{N}^*$. Atunci $(x_n, y_n) = ((\frac{1}{n}, \frac{1}{n}), 0) \in \text{Gr } F_n$ este element al mulțimii $\text{WDirMin}(F_n, A_n, L, Q)$, dar nu este element al mulțimii

$$\text{WDirMin}(F_n, A_n, L_\mu, Q),$$

oricare ar fi $\mu > 0$. Considerăm acum $F : \mathbb{R}^2 \rightrightarrows \mathbb{R}$ definit prin $F(a, b) = -a - b + ab$ și fie $(\bar{x}, \bar{y}) = ((0, 0), 0) \in \text{Gr } F$. Observăm că (\bar{x}, \bar{y}) nu aparține mulțimii $\text{WDirMin}(F, A, L, Q)$, deși restul ipotezelor din Teorema 4.3.2 sunt satisfăcute. Prin urmare, în Teorema 4.3.2 este esențial să avem lărgirea L_μ în ipoteze.

Remarca 4.3.4

În general, presupunerile pe care le găsim în literatura de specialitate care să asigure că limita unui șir convergent de minime pentru multifuncții perturbate este un minim pentru multifuncția obiectiv inițială sunt destul de restrictive. De exemplu, în lucrarea [17], o ipoteză de lucru pentru teorema de stabilitate constă în existența limitei inferioare în sens Painlevé-Kuratowski pentru un șir de intersecții de mulțimi care conțin multifuncțiile obiectiv (F_n) și mulțimile fezabile (A_n) . În cazul de față am evitat condiția convergenței șirului de intersecții.

4.3.2 Stabilitatea criticalității pentru POV

În continuare, scopul nostru este de a aborda dintr-o altă perspectivă rezultatul de stabilitate din cadrul Teoremei 4.3.2. Ideea din spatele acestei abordări este că limita unui șir de minime direcționale nu este în mod necesar un minim direcțional, dar poate fi, în condiții suplimentare, un punct critic. Astfel

rezultatul principal al acestei secțiuni nu ne spune altceva decât că limita unui șir de minime satisface o regulă generalizată de tip Fermat.

Teorema 4.3.5

Fie X, Y spații Asplund. Fie $F : X \rightrightarrows Y$ o multifuncție cu graficul închis și $(\bar{x}, \bar{y}) \in \text{Gr } F$. Considerăm un șir $(F_n)_{n \in \mathbb{N}}$ de multifuncții cu grafic închis definite între X și Y , $A \subset X$ și $L \subset S_X$ mulțimi nevide închise. Presupunem că $\text{int } Q \neq \emptyset$ și, oricare ar fi n , $(x_n, y_n) \in \text{Gr } F_n \cap (A \times Y)$ este un minim Pareto direcțional slab pentru F_n pe A în raport cu L . Presupunem că:

- (i) $(x_n, y_n) \rightarrow (\bar{x}, \bar{y}) \in \text{Gr } F \cap (A \times Y)$;
- (ii) există $(\lambda_n) \subset (0, +\infty)$ cu $\lambda_n \|x_n - \bar{x}\| \rightarrow 0$ oricare ar fi $n \rightarrow +\infty$, astfel încât, oricare ar fi n ,

$$F([\bar{x} + \text{cone } L] \cap A) \subset F_n((x_n + \text{cone } L) \cap A) + \lambda_n \|x_n - \bar{x}\| D_Y,$$

- (iii) F este Lipschitz în jurul lui (\bar{x}, \bar{y}) ;
- (iv) mulțimile A și $\bar{x} + \text{cone } L$ sunt aliate în \bar{x} .

Atunci există $y^* \in Q^+ \setminus \{0\}$ astfel încât

$$0 \in D^*F(\bar{x}, \bar{y})(y^*) + N(A, \bar{x}) + N(\text{cone } L, 0).$$

În Definiția 3.2.4 a fost definită o noțiune de minim propriu în raport cu o mulțimea de direcții din spațiu de intrare. Reamintim mai jos această definiție, adaptând-o la contextul curent.

Definiția 4.3.6

Fie $L \subset S_X$ o mulțime nevidă închisă. Spunem că $(\bar{x}, \bar{y}) \in \text{Gr } F$ este un L -minim Pareto direcțional propriu pentru F dacă există $\varepsilon > 0$ astfel încât

$$(F(\bar{x} + \text{cone } L_\varepsilon) - \bar{y}) \cap -Q = \{0\}.$$

Propoziția 4.3.7

Fie F și $(F_n)_{n \in \mathbb{N}}$ multifuncții cu grafic închis definite între spațiile normate X și Y , $(x_n, y_n) \in \text{Gr } F_n$, oricare ar fi n și $(x_n, y_n) \rightarrow (\bar{x}, \bar{y}) \in \text{Gr } F$. Presupunem că, oricare ar fi n , (x_n, y_n) este un L -minim Pareto direcțional propriu pentru F_n cu același $\varepsilon > 0$. Presupunem că $\text{Gr } F_n \xrightarrow{P-K^-} \text{Gr } F$. Dacă $\text{int } Q \neq \emptyset$ și $\bar{y} \in \text{WMin}(F(\bar{x}), Q)$, atunci, oricare ar fi $\delta \in (0, \varepsilon)$, sistemul

$$\{\text{Gr } F, [\bar{x} + \text{cone } L_\delta] \times (\bar{y} - Q), (\bar{x}, \bar{y})\}$$

este extremal.

Propoziția 4.3.8

Fie F și $(F_n)_{n \in \mathbb{N}}$ multifuncții cu grafic închis definite între spațiile Asplund X și Y , $(x_n, y_n) \in \text{Gr } F_n$ oricare ar fi n și $(x_n, y_n) \rightarrow (\bar{x}, \bar{y}) \in \text{Gr } F$. Considerăm $(x_n, y_n) \in \text{Gr } F_n$, oricare ar fi n , și $(x_n, y_n) \rightarrow (\bar{x}, \bar{y}) \in \text{Gr } F$. Presupunem că

- (i) oricare ar fi n , (x_n, y_n) este un L -minim Pareto direcțional propriu pentru F cu același $\varepsilon > 0$;
- (ii) $\text{Gr } F_n \xrightarrow{P-K-} \text{Gr } F$;
- (iii) F este Lipschitz în jurul lui (\bar{x}, \bar{y}) ;
- (iv) $\text{int } Q \neq \emptyset$.

Atunci, oricare ar fi $\delta \in (0, \varepsilon)$, există $y^* \in Q^+ \setminus \{0\}$ astfel încât

$$0 \in D^*F(\bar{x}, \bar{y})(y^*) + N(\text{cone } L_\delta, 0).$$

Bibliografie

- [1] ALIPRANTIS, C. D., AND BORDER, K. C. *Infinite Dimensional Analysis. A Hitchhiker's Guide*. Springer, 2006.
- [2] AUBIN, J., AND FRANKOWSKA, H. *Set-Valued Analysis*. Birkhäuser, 1990.
- [3] BAO, T. Q., AND MORDUKHOVICH, B. S. Relative Pareto minimizers for multiobjective problems: Existence and optimality conditions. *Mathematical Programming* 122 (2010), 301–347.
- [4] BOLTYANSKI, Y., MARTINI, H., AND SOLTAN, V. *Geometric Methods and Optimization Problems, Combinatorial Optimization*. Kluwer Academic Publishers, 1999.
- [5] CHELMUŞ, T. Exact penalization and optimality conditions for approximate directional minima (submitted).
- [6] CHELMUŞ, T., AND DUREA, M. Exact penalization and optimality conditions for constrained directional Pareto efficiency. *Pure and Applied Functional Analysis* 5 (2020), 533–553.
- [7] CHELMUŞ, T., AND DUREA, M. Stability of minimality and criticality in directional set-valued optimization problems. *Positivity* 34 (2021).
- [8] CHELMUŞ, T., DUREA, M., AND FLOREA, E.-A. Directional Pareto efficiency: concepts and optimality conditions. *Journal of Optimization Theory and Applications* 182 (2019), 336–365.
- [9] DONTCHEV, A., AND ROCKAFELLAR, R. *Implicit Functions and Solution Mappings*. Springer, 2009.
- [10] DUREA, M. Estimations of the Lagrange multipliers norms in set-valued optimization. *Pacific Journal of Optimization* 2 (2006), 487–501.
- [11] DUREA, M. On the existence and stability of approximate solutions of perturbed vector equilibrium problems. *Journal of Mathematical Analysis and Applications* 333 (2007), 1165–1179.

- [12] DUREA, M., PANȚIRUC, M., AND STRUGARIU, R. Minimal time function with respect to a set of directions. Basic properties and applications. *Optimization Methods and Software* 31 (2016), 535–561.
- [13] DUREA, M., PANȚIRUC, M., AND STRUGARIU, R. A new type of directional regularity for mappings and applications to optimization. *SIAM Journal on Optimization* 27 (2017), 1204–1229.
- [14] DUREA, M., AND STRUGARIU, R. On some Fermat rules for set-valued optimization problems. *Optimization* 60 (2011), 575–591.
- [15] DUREA, M., AND STRUGARIU, R. Calculus of tangent sets and derivatives of set-valued maps under metric subregularity conditions. *Journal of Global Optimization* 56 (2013), 587–603.
- [16] FLOREA, E.-A., AND MAXIM, D. Directional openness for epigraphical mappings and optimality conditions for directional efficiency. *Optimization* 70 (2020), 321–344.
- [17] GAYDU, M., GEOFFROY, M., JEAN-ALEXIS, C., AND NEDELICHEVA, D. Stability of minimizers of set optimization problems. *Positivity* 21 (2017), 127–141.
- [18] GERSTEWITZ (TAMMER), C. Nichtkonvexe dualität in der vektoroptimierung. *TH Leuna-Merseburg* 25 (1983), 357–364.
- [19] GÖPFERT, A., RIAHI, H., TAMMER, C., AND ZĂLINESCU, C. *Variational Methods in Partially Ordered Spaces*. Springer, 2003.
- [20] GUTIÉRREZ, C., JIMÉNEZ, B., AND NOVO, V. Optimality conditions for quasi-solutions of vector optimization problems. *J. Optim. Theory Appl.* 167 (2015), 796–820.
- [21] HUYNH, V., AND THÉRA, M. Directional metric regularity of multifunctions. *Mathematics of Operations Research* 40 (2015), 969–991.
- [22] JAHN, J. *Vector Optimization. Theory, Applications, and Extensions*. Springer, 2004.
- [23] KHAN, A. A., TAMMER, C., AND ZĂLINESCU, C. *Set-valued Optimization: An Introduction with Applications*. Springer, 2015.

- [24] KHANH, P. Q., AND TUNG, N. M. Higher-order Karush-Kuhn-Tucker conditions in nonsmooth optimization. *SIAM Journal of Optimization* 28 (2018), 820–848.
- [25] KLEIN, E., AND THOMPSON, A. *Theory of Correspondences : Including Applications to Mathematical Economics*. John Wiley and Sons, 1984.
- [26] LI, S., PENOT, J.-P., AND XUE, X. Codifferential calculus. *Set-Valued and Variational Analysis* 19 (2011), 505–536.
- [27] MAURER, H., AND ZOWE, J. First and second-order necessary and sufficient optimality conditions for infinite-dimensional programming problems. *Mathematical Programming* 16 (1979), 98–110.
- [28] MORDUKHOVICH, B. S. *Variational Analysis and Generalized Differentiation, Vol. I: Basic Theory*, vol. 330 of *Grundlehren der mathematischen Wissenschaften (A Series of Comprehensive Studies in Mathematics)*. Springer, 2006.
- [29] NAM, N., AND ZĂLINESCU, C. Variational analysis of directional minimal time functions and applications to location problems. *Set-Valued and Variational Analysis* 21 (2013), 405–430.
- [30] PENOT, J.-P. Cooperative behavior of functions, relations and sets. *Mathematical Methods of Operations Research* 48 (1998), 229–246.
- [31] PENOT, J.-P. *Analysis. From Concepts to Applications*. Springer, 2016.
- [32] TAMMER, C., AND ZĂLINESCU, C. Lipschitz properties of the scalarization function and applications. *Optimization* 59 (2009), 305–319.
- [33] YE, J. The exact penalty principle. *Nonlinear Analysis: Theory Methods and Applications* 75 (2012), 1642–1654.
- [34] ZAFFARONI, A. Degrees of efficiency and degrees of minimality. *SIAM Journal on Control and Optimization* 42 (2003), 1071–1086.
- [35] ZĂLINESCU, C. *Mathematical Programming in Infinite Dimensional Normed Linear Spaces*. Editura Academiei Române, 1998.