



دانشگاه شهرورد

دانشکده علوم ریاضی

پایان نامه

برای دریافت درجه کارشناسی ارشد در رشته
ریاضی محض، گرایش آنالیز ریاضی

عنوان

بهینه سازی تفاضل توابع هم را دیانت (ICR) صعودی

نگارش

مجتبی بختو

استاد راهنمای

دکتر مهدی ایران منش

استاد مشاور

دکتر علیرضا ناظمی

شهریور ۱۳۹۱



شماره :

تاریخ :

ویرایش :

بسمه تعالیٰ

مدیریت تحصیلات تکمیلی

فرم شماره (۶)

فرم صورتجلسه دفاع از پایان نامه تحضیلی دوره کارشناسی ارشد

با تأییدات خداوند متعال و با استعانت از حضرت ولی عصر (عج) ارزیابی جلسه دفاع از پایان نامه کارشناسی ارشد آقای مجتبی بختو رشته ریاضی محض گرایش آنالیز. تحت عنوان بهینه سازی تفاضل توابع همراه دیانت صعودی که در تاریخ ۹۱/۰۶/۲۸ با حضور هیأت محترم داوران در دانشگاه صنعتی شهرود برگزار گردید به شرح ذیل اعلام می گردد:

<input type="checkbox"/> مردود	<input checked="" type="checkbox"/> دفاع مجدد	قبول (با درجه : امتیاز ۱۷۵)
		بیمار حب

- ۱- عالی (۲۰ - ۱۹)
 ۲- بسیار خوب (۱۸ - ۱۸/۹۹)
 ۳- خوب (۱۷/۹۹ - ۱۶)
 ۴- قابل قبول (۱۵/۹۹ - ۱۴)

۵- نمره کمتر از ۱۴ غیر قابل قبول

عضو هیأت داوران	نام و تام خانوادگی	مرتبه علمی	امضاء
۱- استادراهنما	دکتر مهدی ایرانمنش	استادیار	
۲- استاد مشاور	دکتر علیرضا ناظمی	استادیار	
۳- نماینده شورای تحصیلات تکمیلی	دکتر ابراهیم هاشمی	دانشیار	
۴- استاد ممتحن	دکتر عباسپور	استادیار	
۵- استاد ممتحن	دکتر احمد زیره	استادیار	

رئیس دانشکده: دکتر احمد زیره



”ستایشگر معلمی هستم که اندیشیدن را به
من بیاموزد نه اندیشه ها را.“

استاد شهید مرتضی مطهری

قدردانی

به حکم ادب، از تمامی عزیزانی که در به سر انجام رسیدن این پایان نامه بنده را یاری داده اند صمیمانه
تشکر و قدردانی می نمایم خصوصاً:

خانواده بخاطر تشویق و دلگرمی،
جناب آقای دکتر مهدی ایرانمنش بخاطر راهنمایی،
جناب آقای دکتر علیرضا دعاگویی بخاطر کمک های بسیار مفید و بی دریغ،
دوزستان بخاطر همراهی و ...

تعهد نامه

اینجانب مجتبی بختو دانشجوی دوره کارشناسی ارشد رشته ریاضی محض گرایش آنالیز دانشکده علوم ریاضی دانشگاه صنعتی شاهرود نویسنده پایان نامه بهینه سازی تفاضل توابع همدادیانت صعودی تحت راهنمایی دکتر مهدی ایرانمنش متعهد می شوم.

- تحقيقات در این پایان نامه توسط اينجانب انجام شده است و از صحت و اصالت برخوردار است.
- در استفاده از نتایج پژوهش‌های محققان دیگر به مرجع مورد استفاده استناد شده است.
- مطلوب مندرج در پایان نامه تاکنون توسط خود یا فرد دیگری برای دریافت هیچ نوع مدرک یا امتیازی در هیچ جا ارائه نشده است.
- کلیه حقوق معنوی این اثر متعلق به دانشگاه صنعتی شاهرود می باشد و مقالات مستخرج با نام «دانشگاه صنعتی شاهرود» و یا «Shahrood University of Technology» به چاپ خواهد رسید.
- حقوق معنوی تمام افرادی که در به دست آمدن نتایج اصلی پایان نامه تأثیرگذار بوده اند در مقالات مستخرج از پایان نامه رعایت می گردد.
- در کلیه مراحل انجام این پایان نامه، در مواردی که از موجود زنده (یا بافت‌های آنها) استفاده شده است
- ضوابط و اصول اخلاقی رعایت شده است.
- در کلیه مراحل انجام این پایان نامه، در مواردی که به حوزه اطلاعات شخصی افراد دسترسی یافته یا استفاده شده است اصل رازداری، ضوابط و اصول اخلاق انسانی رعایت شده است.

تاریخ ۹۱/۷/۱۸

امضا دانشجو

مالکیت نتایج و حق نشر

- کلیه حقوق معنوی این اثر و محصولات آن (مقالات مستخرج ، کتاب ، برنامه های رایانه ای ، نرم افزار ها و تجهیزات ساخته شده است) متعلق به دانشگاه صنعتی شاهرود می باشد . این مطلب باید به نحو مقتضی در تولیدات علمی مربوطه ذکر شود.
- استفاده از اطلاعات و نتایج موجود در پایان نامه بدون ذکر مرجع مجاز نمی باشد.

* متن این صفحه نیز باید در ابتدای نسخه های تکثیر شده پایان نامه وجود داشته باشد .

چکیده

در این پایان نامه به بیان تعاریف و قضایای مربوط به تحدب محض توابع هم را دیانت سعودی و توابع بطور مثبت همگن سعودی می پردازیم، همچنین با معرفی چند تابع خاص بنام توابع اتصال خواصی از توابع هم را دیانت سعودی و بطور مثبت همگن سعودی را به کمک آنها بررسی می کنیم و رابطه بین توابع هم را دیانت سعودی و بطور مثبت همگن سعودی را مورد مطالعه قرار می دهیم. سپس مسئله تفاضل دو تابع هم را دیانت سعودی را بیان و شرایط بهینگی را برای مسئله دوگان آن بررسی می کنیم.

واژه های کلیدی: بهینه سازی سرتاسری، آنالیز همگن، تحدب محض، توابع هم را دیانت سعودی، توابع بطور مثبت همگن سعودی، مجموعه محافظ، زیر دیفرانسیل

پیشگفتار

اخیراً محققین بسیاری گسترش نظری شرایط بهینگی را برای رده‌های خاصی از مسائل بهینه‌سازی سرتاسری^۱ مورد بحث و بررسی قرار داده‌اند. (مراجع [۸] و [۹] و [۱۲] و [۲۰] را ببینید) یکی از مسائل بسیار مهم بهینه‌سازی سرتاسری کمینه‌سازی یک تابع DC است (تفاضل دو تابع محدب) ^۲ یعنی:

$$\text{minimize} \quad f(x) \quad \text{subject to } x \in X \quad : \quad f(x) = q(x) - p(x), \quad p, q \text{ are convex.}$$

در حالت کلی توابع DC می‌توانند با توابع DAC (تفاضل دو تابع محدب محسن) ^۳ و یا در حالت خاص تفاضل دو تابع صعودی و در امتداد شعاع‌ها محدب جایگزین شوند. (مراجع [۱۰] و [۱۱] را ببینید) ما در اینجا p و q را با توابع هم‌رادیانت صعودی (ICR) ^۴ جایگزین می‌کنیم که در اقتصاد ریاضی کاربرد دارد (مرجع [۱۳] را ببینید) و یک شرط لازم و کافی برای مینیمم سرتاسری تابع f ارائه می‌دهیم. همچنانیکه روش دوگان بررسی مسئله بهینه‌سازی سرتاسری برای این توابع را مطرح خواهیم کرد. روش ما بر اساس فرمول تولند - سینگر ^۵ و برخی نتایج بدست آمده در مرجع [۲] است.

در این راستا، فصل اول به بیان تعاریف و مفاهیم مقدماتی درباره توابع ICR اختصاص داده شده است که در فصول بعدی مورد استفاده قرار می‌گیرند. فصل دوم به بررسی تحبد محسن نسبت به رده خاصی از توابع ICR و توصیفی از مجموعه‌های محافظه و مجموعه L - زیردیفرانسیل یک تابع ICR که روی یک فضای برداری توپولوژیک X تعریف شده و همچنان قطبیت توابع ICR و بعضی از مجموعه‌های هم‌رادیانت پرداخته شده و یک قضیه جداسازی برای این مجموعه‌ها و نیز ارتباط بین توابع IPH و ICR بیان شده است و بالاخره در فصل سوم مسئله دوگان تفاضل توابع ICR را مطرح و بررسی می‌کنیم و شرایط لازم و کافی برای مینیمم سرتاسری تفاضل توابع ICR را بدست می‌آوریم.

^۱Global Optimization

^۲Difference of two convex functions

^۳Difference of two abstract convex functions

^۴Increasing Co-Radiant Functions

^۵Toland - Singer

فهرست مطالب

۱	تعاریف و مفاهیم مقدماتی	۱
۱	۱.۱ نماد گذاری	۱.۱
۲	۲.۱ تعاریف و مفاهیم مقدماتی	۲.۱
۱۴	آنالیز محدب روی فضاهای بوداری توپولوژیکی مرتب شده	۱۴
۱۴	۱.۲ تحدب محض توابع ICR نامنفی	۱۴
۳۲	۲.۲ زیر دیفرانسیل و مجموعه های محافظ	۳۲
۵۰	۳.۲ قطبیت توابع ICR و مجموعه های همرادیانت	۵۰
۶۷	۴.۲ توابع ICR و توابع IPH	۶۷
۷۳	بهینه سازی تفاضل توابع همرادیانت صعودی	۷۳
۷۳	۱.۳ شرایط بهینگی دوگان برای تفاضل توابع ICR	۷۳
۸۷	۲.۳ شرایط لازم و کافی برای مینیمم کردن تفاضل توابع بطور اکید ICR	۸۷
۱۰۳	مراجع	۱۰۳
۱۰۵	فهرست راهنمای	۱۰۵
۱۰۶	واژه‌نامه انگلیسی به فارسی	۱۰۶

فصل ۱

تعاریف و مفاهیم مقدماتی

در این فصل، ابتدا به معرفی نمادها و اصطلاحات مورد استفاده در فصل های بعدی می پردازیم و همچنین برخی از مفاهیم مقدماتی مرتبط با بحث را مورد تعریف قرار می دهیم.

۱.۱ نماد گذاری

فرض کیم $I_n = \{1, 2, 3, \dots, n\}$ باشد. در این پایان نامه از نمادهای زیر استفاده می شود:

$$\mathbb{R}^n = \{x = (x_i)_{i \in I_n} : x_i \in \mathbb{R}; \forall i = 1, 2, 3, \dots, n\}$$

$$\mathbb{R}_+^n = \{x = (x_i)_{i \in I_n} \in \mathbb{R}^n : x_i \geq 0, \forall i = 1, 2, 3, \dots, n\}$$

$$\mathbb{R}_{++}^n = \{x = (x_i)_{i \in I_n} : x_i > 0, \forall i = 1, 2, 3, \dots, n\}$$

$$\mathbb{R}_+ = \{x \in \mathbb{R} : x \geq 0\}$$

$$\mathbb{R}_{++} = \{x \in \mathbb{R}; x > 0\}$$

$$\bar{\mathbb{R}} = \mathbb{R} \cup \{-\infty\} \cup \{+\infty\} = [-\infty, +\infty]$$

$$\mathbb{R}_{+\infty} = \mathbb{R} \cup \{+\infty\} = (-\infty, +\infty)$$

همچنین برای هر $x, y \in \mathbb{R}^n$ این قرارداد را می پذیریم:

$$x \geq y \iff x_i \geq y_i \quad \forall i \in I_n.$$

۲.۱ تعاریف و مفاهیم مقدماتی

تعریف ۱.۲.۱. فضای برداری X به همراه توپولوژی τ روی آن را یک فضای برداری توپولوژیک^۱ می‌نامیم

هرگاه:

۱. هر مجموعه تک عضوی از X بسته باشد.

۲. نگاشتهای جمع و ضرب اسکالار:

$$+: X \times X \rightarrow X \quad : F \times X \rightarrow X$$

$$+(x, y) = x + y \quad (\forall x, y \in X)$$

$$.,(\alpha, x) = \alpha x \quad (\forall \alpha \in F, \forall x \in X)$$

نسبت به توپولوژی τ پیوسته باشند که در آن F یک میدان اسکالار است.

تعریف ۱.۲.۱. مجموعه $X \subset S$ را یک مجموعه مخروطی یا بطور خلاصه مخروط^۲ می‌نامیم هرگاه برای

هر $x \in S$ و $\lambda > 0$ داشته باشیم:

$$\lambda x \in S.$$

در این پایان نامه فرض می‌کنیم که X یک فضای برداری توپولوژیک و S یک مخروط نوک دار محدب

بسته^۳ باشد یعنی:

$y - x \in S$ ، $x + y \in S$ اگر و تنها اگر: $y \geq x$ یا $x \leq y$ همچنین:

تعریف ۱.۳.۲. تابع $f: X \rightarrow [0, +\infty]$ نامیده می‌شود هرگاه:

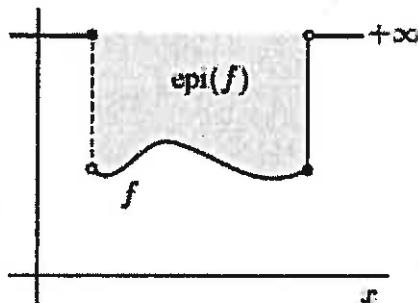
$$x, y \in X, x \geq y \implies f(x) \geq f(y)$$

^۱Topological Vector Space

^۲Cone

^۳Closed convex point cone

^۴Increasing

شکل ۱.۱: اپی گراف تابع f

تعریف ۴.۲.۱. زیر مجموعه غیر تهی A از X روبروی پایین^۴ نامیده می شود هرگاه:

$$(x \in A, x' \in X, x' \leq x) \implies x' \in A$$

تعریف ۵.۲.۱. زیر مجموعه غیر تهی B از X رو به بالا^۵ نامیده می شود هرگاه:

$$(x \in B, x' \in X, x \leq x') \implies x' \in B$$

تعریف ۶.۲.۱. فرض کنیم تابع f روی مجموعه X تعریف شده باشد. ای گراف^۶ f را بصورت زیر تعریف می کنیم:

$$\text{epi}(f) = \{(x, c) \in X \times \mathbb{R} : c \geq f(x)\}.$$

در واقع اپی گراف یک تابع، مجموعه نقاطی است که بالای نمودار تابع قرار می گیرند. (شکل ۱.۱)

تعریف ۷.۲.۱. زیر مجموعه غیر تهی A از X رادیانت (تابشی)^۷ نامیده می شود هرگاه:

$$(x \in A, 0 < \lambda \leq 1) \implies \lambda x \in A$$

^۴Downward

^۵Upward

^۶epigraph

^۷radian

تعريف ۸.۲.۱. زیر مجموعه غیر تهی B از X همرادیانت (هم تابشی)^۹ نامیده می شود هرگاه:

$$x \in B, \lambda \geq 1 \implies \lambda x \in B$$

تعريف ۹.۲.۱. تابع $f : X \rightarrow [0, +\infty)$ همرادیانت^{۱۰} (نامیده می شود هرگاه:

$$f(\lambda x) \geq \lambda f(x) \quad \forall x \in X, \forall \lambda \in (0, 1]$$

مثال ۱۰.۲.۱. تابع $f(x) = \sqrt{x}$ یک تابع همرادیانت است زیرا برای هر $\lambda \in (0, 1)$ داریم:

$$f(\lambda x) = \sqrt{\lambda x} = \sqrt{\lambda} \sqrt{x} \geq \lambda \sqrt{x} = \lambda f(x).$$

تذکر ۱۱.۲.۱. به آسانی مشاهده می شود که تابع $f : X \rightarrow [0, +\infty)$ همرادیانت (CR) است هرگاه:

$$f(\lambda x) \leq \lambda f(x) \quad \forall x \in X, \quad \forall \lambda \geq 1$$

زیرا فرض کنیم $1 \geq \lambda$ باشد. دو حالت $1 = \lambda$ و $1 > \lambda$ را بررسی می کنیم:

اگر $1 = \lambda$ باشد داریم:

$$\begin{aligned} f(x) &= f(1 \times x) = 1 \times f(x) \leq 1 \times f(x) \\ \implies f(1 \times x) &\leq 1 \times f(x) \end{aligned}$$

اگر $1 > \lambda$ و y دلخواه باشد در اینصورت $1 < \frac{1}{\lambda}$ بوده و بنابر تعريف داریم:

$$f\left(\frac{1}{\lambda}y\right) \geq \frac{1}{\lambda}f(y)$$

حال با فرض $y = \lambda x$ داشت:

$$\begin{aligned} f\left(\frac{1}{\lambda}(\lambda x)\right) &\geq \frac{1}{\lambda}f(\lambda x) \Rightarrow f(x) \geq \frac{1}{\lambda}f(\lambda x) \\ \Rightarrow f(\lambda x) &\leq \lambda f(x) \end{aligned}$$

^۹Co-radiant

^{۱۰}Co-radiant Function

فصل ۱ تعاریف و مفاهیم مقدماتی

۵

و بنابر این حکم ثابت است.

تعریف ۱۲.۲.۱. تابع همرادیانت $f : X \rightarrow [0, +\infty]$ که صعودی نیز باشد را تابع همرادیانت صعودی^{۱۱}

نمی‌نامیم (*ICR*)

تعریف ۱۳.۲.۱. تابع $f : X \rightarrow [0, +\infty]$ را همگن مثبت از درجه δ ^{۱۲} (*PH*) می‌نامیم هرگاه به ازای

هر $x \in X$ و هر $\lambda > 0$ داشته باشیم:

$$f(\lambda x) = \lambda^\delta f(x).$$

مثلًا تابع $f(x) = x^\delta$ تابعی همگن مثبت از درجه δ دو می‌باشد زیرا:

تعریف ۱۴.۲.۱. تابع $f : X \rightarrow [0, +\infty]$ که همگن مثبت از درجه یک بوده و صعودی نیز باشد را تابع

بطور مثبت همگن صعودی^{۱۳} (*IPH*) می‌نامیم.

لم ۱۵.۲.۱. هر تابع بطور مثبت همگن صعودی و نامنفی f از درجه δ که $(1 \leq \delta < 0)$ ، یک تابع *ICR*

است.

برهان. تابع f همگن مثبت از درجه δ است لذا اگر $\lambda^\delta > \lambda$ آنگاه $\lambda > 1$ و خواهیم داشت:

$$f(\lambda x) = \lambda^\delta f(x) \geq \lambda f(x) \implies f(\lambda x) \geq \lambda f(x)$$

و اگر $\lambda > 1$ آنگاه چون $\lambda < \lambda^\delta$ خواهیم داشت:

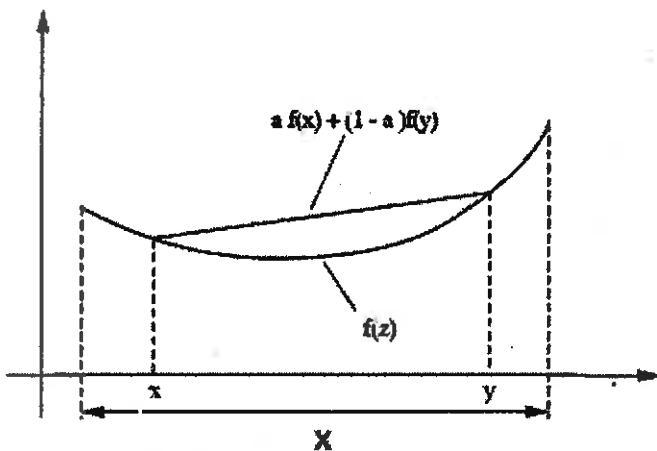
$$f(\lambda x) = \lambda^\delta f(x) \leq \lambda f(x) \implies f(\lambda x) \leq \lambda f(x)$$

بنابراین f یک تابع *ICR* است. ■

^{۱۱}Increasing Co-Radiant

^{۱۲}Positively Homogeneous

^{۱۳}Increasing Positively Homogeneous



شکل ۲.۱: تابع محدب

تعریف ۱۶.۲.۱. تابع $f : X \rightarrow \mathbb{R}$ را محدب^{۱۴} می‌گوییم هرگاه برای هر $x, y \in X$ و هر $\lambda \in [0, 1]$

داشته باشیم:

$$f(\lambda x + (1 - \lambda)y) \leq \lambda f(x) + (1 - \lambda)f(y).$$

همچنین تابع f را مقعر^{۱۵} می‌نامیم هرگاه تابع $-f$ محدب باشد.

تعریف ۱۷.۲.۱. تابع $f : X \rightarrow \mathbb{R}$ در امتداد شعاع‌ها محدب^{۱۶} (CAR) نامیده می‌شود هرگاه به ازای

هر $x \in X$ تابع $f_x(\alpha) := f(\alpha x)$ محدب باشد.

تعریف ۱۸.۲.۱. تابع $f : X \rightarrow \mathbb{R}$ در امتداد شعاع‌ها مقعر^{۱۷} (CAR(E)) نامیده می‌شود هرگاه به ازای

هر $x \in X$ تابع $f_x(\alpha) := f(\alpha x)$ مقعر باشد.

^{۱۴}Convex

^{۱۵}Concave

^{۱۶}Convex along rays

^{۱۷}Concave along rays

تعریف ۱۹.۲.۱. تابع $f : X \rightarrow (-\infty, +\infty)$ ^{۱۸} نامیده می شود هرگاه $\text{dom } f \neq \emptyset$ که در آن

دامنه f ^{۱۹} بوده و بصورت زیر تعریف می شود:

$$\text{dom } f = \{x \in X : f(x) < +\infty\}$$

درواقع تابع f را سره می نامیم هرگاه برای حداقل یک $x \in X$ بوده و برای هر X

داشته باشیم $f(x) > -\infty$.

تعریف ۲۰.۲.۱. تابع در امتداد شعاع ها مقرر صعودی را با $ICAR(E)$ نشان می دهیم.

مثال ۲۱.۲.۱. هر تابع $f(\cdot) \geq 0$ یک تابع ICR است.

زیرا برای هر $x \in X$ و $\lambda \in (0, 1]$ داریم:

$$\begin{aligned} f(\lambda x) &= f_x(\lambda) \\ &= f_x(\lambda \times 1 + (1 - \lambda) \times 0) \\ &\geq \lambda f_x(1) + (1 - \lambda) f_x(0) \\ &= \lambda f(x) + (1 - \lambda) f(0) \\ &\geq \lambda f(x) \\ \implies f(\lambda x) &\geq \lambda f(x) \quad : \lambda \in (0, 1] \end{aligned}$$

بنابراین f یک تابع ICR است.

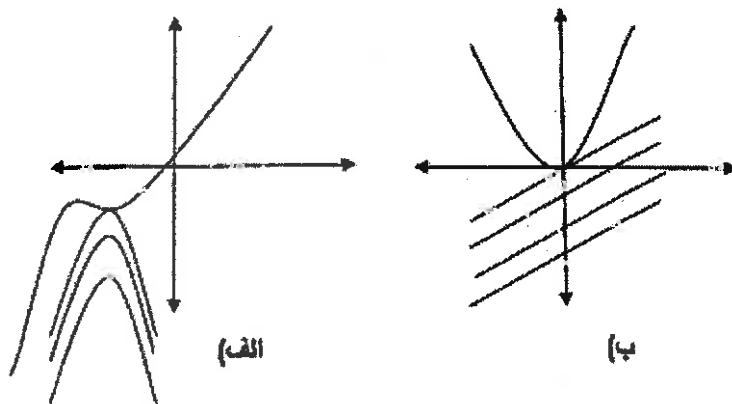
تذکر ۲۲.۲. با توجه به مثال های (۱۵.۲.۱) و (۲۱.۲.۱) مشاهده می شود که رده تفاضل^{۲۰} دو تابع ICR

بسیار گسترده است.

^{۱۸} Proper

^{۱۹} Domain

^{۲۰} Difference



شکل ۱.۱: توابع مقدماتی

تذکر ۲۳.۲.۱. فرض کنیم $f : X \rightarrow [0, +\infty]$ یک تابع و H مجموعه‌ای از توابع تعریف شده روی X باشند که به اندازه کافی ساده بوده و نسبت به تابع f دارای رفتاری خاص هستند. دراینصورت H را یک مجموعه از توابع مقدماتی^{۲۱} می‌نامیم.

مثلثاً در شکل (۱.۱) الف)، کلاس همه سهمی‌های رو به پایین، و ب) کلاس خطوط بعنوان مجموعه توابع مقدماتی درنظر گرفته می‌شود.

تعریف ۲۴.۲.۱. فرض کنیم l یک مجموعه از توابع خطی تعریف شده روی X باشد. انتقال قائم $h_{l,c}$ از l را روی ثابت c بصورت زیر در نظر می‌گیریم:

$$h_{l,c}(x) := l(x) - c$$

دراینصورت هر تابع $h_{l,c}$ را یک تابع آفین^{۲۲} (انتقالی از توابع خطی) می‌نامیم. همچنین مجموعه همه توابع آفینی بصورت $h_{l,c}$ را با H_L نشان می‌دهیم.

^{۲۱}Elementry Functions

^{۲۲}Affine Functions

تعریف ۲۵.۲.۱. مجموعه L مجموعه‌ای از توابع خطی محض^{۳۳} نامیده می‌شود اگر تحت انتقال‌های قائم اش بسته نباشد یعنی برای هر $L \in \mathbb{R} \setminus \{0\}$ یک $c \in \mathbb{R}$ موجود باشد که:

تذکر ۲۶.۲.۱. اگر در تعریف (۲۴.۲.۱)، L را مجموعه توابع خطی محض در نظر بگیریم آنگاه هر تابع $h_{l,c}$ را یک تابع آفین محض نسبت به مجموعه L (L -آفین) می‌نامیم. بنابراین مجموعه همه توابع L -آفین را نیز با H_L نشان می‌دهیم.

تذکر ۲۷.۲.۱. برای دو تابع داده شده f و g گوییم $g \leq f$ اگر و تنها اگر:

تعریف ۲۸.۲.۱. فرض کنیم H مجموعه‌ای از توابع خطی محض یا آفینی محض باشد. در اینصورت تابع f -محدب (محدب محض نسبت به H) نامیده می‌شود اگر:

$$f(x) = \sup\{h(x) : h \in H, h \leq f\} \quad ; \quad x \in X.$$

تعریف ۲۹.۲.۱. مجموعه محافظ^{۳۴} (سپورت) یک تابع H -محدب f بصورت زیر تعریف می‌شود:

$$Supp(f, H) := \{h \in H : h(x) \leq f(x); \forall x \in X\}.$$

به بیان دیگر تابع f -محدب نامیده می‌شود اگر و تنها اگر:

$$f(x) = \sup\{h(x) : h \in Supp(f, H)\} \quad ; \quad \forall x \in X.$$

مثلاً در شکل (۳.۱) الف، تمامی سهمی‌های رو به پایین که پایین‌تر از تابع داده شده قرار می‌گیرند مجموعه محافظ این تابع را تشکیل می‌دهند.

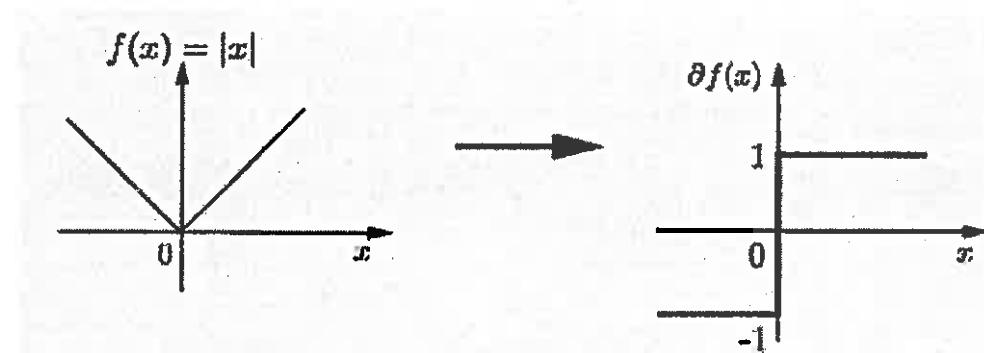
تعریف ۳۰.۲.۱. عنصر $x_* \in dom f$ H -زیر گرادیان^{۳۵} یا زیر گرادیان محض تابع f در نقطه x_* است اگر:

$$f(x) \geq f(x_*) + h(x) - h(x_*) \quad , \quad x \in X.$$

^{۳۳}Abstract Linear Functions

^{۳۴}Support set

^{۳۵}Sub-gradient

شکل ۱.۱: زیر دیفرانسیل تابع $|x|$

تعریف ۱.۲.۱. زیر دیفرانسیل محض^{۱۹} یا H -زیر دیفرانسیل تابع f در نقطه x_* بصورت زیر تعریف می شود:

$$\partial_H f(x_*) := \{h \in H : f(x) - f(x_*) \geq h(x) - h(x_*)\} \quad ; \quad x \in X$$

در واقع زیر دیفرانسیل محض تابع f در نقطه x_* مجموعه همه زیرگرادیانهای تابع f در نقطه x_* است.

مثال ۱.۲.۱. برای تابع $f(x) = |x|$ هر خط گذرنده از مبدأ با شیب ζ که $1 \leq \zeta \leq -1$ ، در رابطه زیر

$$|x| \geq \zeta x = |x| + \zeta(x - x_*) \quad \text{صدق می کند:}$$

بنابراین هر ζ در بازه $[-1, 1]$ یک زیرگرادیان تابع $|x|$ در نقطه x_* است. همچنین همانطور که در شکل

(۱.۱) مشاهده می شود، زیر دیفرانسیل تابع $|x|$ بصورت زیر است:

$$\partial_H f(x) = \begin{cases} \{+1\} & : x > 0 \\ [-1, 1] & : x = 0 \\ \{-1\} & : x < 0 \end{cases}$$

گزاره ۱.۲.۱. زیر دیفرانسیل $\partial_L f(x_*)$ ناتهی است اگر و تنها اگر $x_* \in \text{dom } f$ بوده و داشته باشیم:

$$f(x_*) = \max\{h(x_*) : h \in \text{Supp}(f, H_L)\}.$$

^{۱۹}Sub-dubdifferential

فصل ۱. تعاریف و مفاهیم مقدماتی

۱۱

برهان. \Leftarrow) فرض کنیم که $l \in \partial_L f(x_*)$ و همچنین:

$$h_l(x) = l(x) - [l(x_*) - f(x_*)]$$

دراینصورت بنابر تعریف (۲۴.۲.۱) و تذکر (۲۶.۲.۱) داریم:

و چون قبل از داریم:

$$l \in \partial_L f(x_*) \iff h_l \in \text{Supp}(f, H_L)$$

بنابر این: $h_l \leq f$

از طرفی میدانیم که:

$$h_l(x_*) = l(x_*) - (l(x_*) - f(x_*))$$

$$\implies h_l(x_*) = f(x_*)$$

بنابراین:

$$f(x_*) = \max\{h(x_*): h \in \text{Supp}(f, H_L)\}$$

\Rightarrow بر عکس، فرض کنیم که یک تابع $h \in \text{Supp}(f, H_L)$ چنان موجود باشد که

همچنین فرض کنیم که در آن $h(x) = l(x) - c$ است. دراینصورت داریم:

$$c = l(x_*) - h(x_*)$$

$$\implies h(x) = l(x) - (l(x_*) - h(x_*))$$

$$\implies l(x) - (l(x_*) - h(x_*)) \leq f(x)$$

$$\implies l(x) - (l(x_*) - f(x_*)) \leq f(x)$$

لذا بنابر تعریف (۳۰.۲.۱)، تابع l یک زیرگرادیان تابع f بوده و بنابراین:

$$l \in \partial_L f(x_*).$$



تعريف ۳۴.۲.۱. فرض کنیم تابع اتصال $\langle \cdot, \cdot \rangle : X \times L \rightarrow \mathbb{R}^{**}$ بصورت زیر تعریف شده باشد:

$$\langle x, l \rangle := l(x) \quad \forall x \in X, \quad \forall l \in L.$$

که در آن L یک مجموعه از توابع خطی محض می باشد.

برای یک تابع $f \in \mathcal{F}(X)$ - مزدوج فنصل مورا^{۲۸} از f را بصورت زیر تعریف می کنیم:

$$f^*(l) := \sup_{x \in X} [l(x) - f(x)]; \quad l \in L.$$

که در آن $\langle X, \mathcal{F} \rangle$ اجتماع همه توابع $(-\infty, +\infty]$ و تابع $-\infty$ - می باشد.

лем ۳۵.۲.۱. اگر L مجموعه ای از توابع خطی محض باشد در اینصورت:

$$h_{l,c} = h_{l_*,c_*} \iff l = l_*, \quad c = c_*. \quad .$$

۲. نگاشت $(l, c) \rightarrow h_{l,c}$ یک تناظر یک به یک است.

برهان.

۱. ما را با (l, c) یکی می گیریم. به عبارت دیگر یک عنصر $(l, c) \in L \times \mathbb{R}$ را بعنوان یک تابع تعریف

شده روی X بصورت $x \in X \mapsto l(x) - c$ که x در نظر می گیریم.

فرض کنیم که $l = l_*$ لذا برای هر $x \in X$ داریم:

$$l(x) = l_*(x); \quad (\forall x \in X)$$

از طرفی چون $c = c_*$ لذا:

$$l(x) - c = l_*(x) - c_* \implies h_{l,c}(x) = h_{l_*,c_*}(x) \quad (\forall x \in X)$$

$$\implies h_{l,c} = h_{l_*,c_*}$$

برعکس، فرض کنیم که $h_{l,c} = h_{l_*,c_*}$ لذا برای هر $x \in X$ داریم:

^{۲۷} Coupling function

^{۲۸} Fenchel-Moreau

فصل ۱. تعاریف و مفاهیم مقدماتی

۱۳

$$h_{l,c}(x) = h_{l_*,c_*}(x) \quad (\forall x \in X)$$

اکنون با فرض $x = 0$ داریم:

$$\begin{aligned} l(x) - c &= l_*(x) - c_* \implies l(0) - c = l_*(0) - c_* \\ &\implies -c = -c_* \end{aligned}$$

لذا:

$$c = c_* \tag{1.1}$$

حال بنابر رابطه (1.1) داریم:

$$\begin{aligned} l(x) &= l_*(x) \quad (\forall x \in X) \\ &\implies l = l_* \end{aligned}$$

۲. یک بیکی نگاشت $\rightarrow h_{l,c} \rightarrow (l, c)$ بنابر قسمت ۱ واضح است.



فصل ۲

آنالیز محدب روی فضاهای برداری توپولوژیکی مرتقب شده

در این فصل، برخی نتایج تحدب محض را برای توابع همراه دیانت صعودی و مشخصه مجموعه های زیردیفرانسیل و محافظ آنها بدست می آوریم. درواقع تحدب محض توابع ICR نامنفی را مورد بررسی قرار داده و همچنین توصیفی از زیردیفرانسیل و مجموعه های محافظ یک تابع ICR نامنفی که روی فضای برداری توپولوژیک X تعریف شده را بیان می کنیم. بعلاوه قطبیت توابع ICR و مجموعه های همراه دیانت را معرفی کرده و زیر دیفرانسیل توابع ICR را به کمک توابع IPH مشخص می کنیم.

۱.۲ تحدب محض توابع ICR نامنفی

برخی تعاریف مرتبط با تحدب محض در مرجع [۱۷] معرفی شده اند. در این بخش ما روی تحدب محض نسبت به رده خاصی از توابع ICR بحث می کنیم. همچنین زیردیفرانسیل و نوع خاصی از قطبیت توابع ICR را مورد بررسی قرار می دهیم.

در ابتدا به منظور ارائه موارد دیگری از توابع ICR ، تابع $[0, +\infty] \rightarrow X \times X \times \mathbb{R}_{++}$ را بصورت

زیر درنظر می گیریم:

$$l(x, y, \alpha) := \max\{\lambda \leq \alpha : \lambda y \leq x\} \quad (1.2)$$

با این قرارداد که: $\max \emptyset = 0$

گزاره ۱.۱.۲. برای هر داریم $\mu, \alpha, \alpha' \in \mathbb{R}_{++}$ و $\gamma \in (0, 1]$ و $x, y, x', y' \in X$

$$l(\mu x, y, \alpha) = \mu l(x, y, \frac{\alpha}{\mu}) \quad (۲.۲)$$

$$l(x, \mu y, \alpha) = \frac{1}{\mu} l(x, y, \mu \alpha) \quad (۳.۲)$$

$$x \leq x' \implies l(x, y, \alpha) \leq l(x', y, \alpha) \quad (۴.۲)$$

$$y \leq y' \implies l(x, y', \alpha) \leq l(x, y, \alpha) \quad (۵.۲)$$

$$\alpha \leq \alpha' \implies l(x, y, \alpha) \leq l(x, y, \alpha') \quad (۶.۲)$$

$$l(\gamma x, y, \alpha) \geq \gamma l(x, y, \alpha) \quad (۷.۲)$$

$$l(x, \gamma y, \alpha) \leq \frac{1}{\gamma} l(x, y, \alpha) \quad (۸.۲)$$

$$l(x, y, \alpha) = \alpha \iff \alpha y \leq x \quad (9.2)$$

برهان. برای رابطه (۲.۲) داریم:

$$\begin{aligned} l(\mu x, y, \alpha) &:= \max\{\circ \leq \lambda \leq \alpha : \lambda y \leq \mu x\} \\ &= \max\{\circ \leq \lambda \leq \alpha : \frac{\lambda}{\mu} y \leq x\} \\ &= \max\{\circ \leq \mu \tilde{\lambda} \leq \alpha : \tilde{\lambda} y \leq x\} \\ &= \mu \max\{\circ \leq \tilde{\lambda} \leq \frac{\alpha}{\mu} : \tilde{\lambda} y \leq x\} \\ &= \mu l(x, y, \frac{\alpha}{\mu}). \end{aligned}$$

برای رابطه (۳.۲) داریم:

$$\begin{aligned} l(x, \mu y, \alpha) &:= \max\{\circ \leq \lambda \leq \alpha : \lambda(\mu y) \leq x\} \\ &= \max\{\circ \leq \lambda \leq \alpha : (\lambda\mu)y \leq x\} \\ &= \frac{1}{\mu} \max\{\circ \leq \mu \lambda \leq \mu \alpha : (\lambda\mu)y \leq x\} \\ &= \frac{1}{\mu} \max\{\circ \leq \tilde{\lambda} \leq \mu \alpha : \tilde{\lambda} y \leq x\} \\ &= \frac{1}{\mu} l(x, y, \mu \alpha). \end{aligned}$$

برای رابطه (۴.۲) داریم:

$$\begin{aligned} l(x, y, \alpha) &:= \max\{\circ \leq \lambda \leq \alpha : \lambda y \leq x\} \\ &\leq \max\{\circ \leq \lambda \leq \alpha : \lambda y \leq x'\} \\ &= l(x', y, \alpha). \end{aligned}$$

برای رابطه (۵.۲) چون داریم:

$$\lambda y' \leq x$$

لذا:

$$\lambda \leq \frac{x}{y'} \implies \lambda \leq \frac{x}{y}$$

بنابر این:

$$\lambda y \leq x$$

و خواهیم داشت:

$$\begin{aligned} l(x, y', \alpha) &:= \max\{\circ \leq \lambda \leq \alpha : \lambda y' \leq x\} \\ &\leq \max\{\circ \leq \lambda \leq \alpha : \lambda y \leq \lambda y' \leq x\} \\ &= l(x, y, \alpha). \end{aligned}$$

برای رابطه (۶.۲) داریم:

$$\begin{aligned} l(x, y, \alpha) &:= \max\{\circ \leq \lambda \leq \alpha : \lambda y \leq x\} \\ &= \max\{\circ \leq \lambda \leq \alpha \leq \alpha' : \lambda y \leq x\} \\ &\leq \max\{\circ \leq \lambda \leq \alpha' : \lambda y \leq x\} \\ &= l(x, y, \alpha'). \end{aligned}$$

فصل ۲. آنالیز محدب روی فضاهای برداری توبولوژیکی مرتب شده

برای رابطه (۷.۲) داریم:

$$\begin{aligned}
 l(\gamma x, y, \alpha) &:= \max\{\bullet \leq \lambda \leq \alpha : \lambda y \leq \gamma x\} \\
 &= \max\{\bullet \leq \lambda \leq \alpha : \frac{\lambda}{\gamma} y \leq x\} \\
 &= \gamma \max\{\bullet \leq \frac{\lambda}{\gamma} \leq \frac{\alpha}{\gamma} : \frac{\lambda}{\gamma} y \leq x\} \\
 &= \gamma l(x, y, \frac{\alpha}{\gamma}) \\
 &\geq \gamma l(x, y, \alpha)
 \end{aligned}$$

: لذا

$$l(\gamma x, y, \alpha) \geq \gamma l(x, y, \alpha).$$

برای رابطه (۸.۲) داریم:

$$\begin{aligned}
 l(x, \gamma y, \alpha) &:= \max\{\bullet \leq \lambda \leq \alpha : \lambda(\gamma y) \leq x\} \\
 &= \max\{\bullet \leq \lambda \leq \alpha : (\lambda\gamma)y \leq x\} \\
 &= \frac{1}{\gamma} \max\{\bullet \leq \lambda\gamma \leq \alpha\gamma : (\lambda\gamma)y \leq x\} \\
 &= \frac{1}{\gamma} l(x, y, \alpha\gamma) \\
 &\leq \frac{1}{\gamma} l(x, y, \alpha)
 \end{aligned}$$

: لذا

$$l(x, \gamma y, \alpha) \leq \frac{1}{\gamma} l(x, y, \alpha).$$

فصل ۲. آنالیز محدب روی فضاهای برداری توپولوژیکی مرتب شده

برای رابطه (۴.۲) داریم:

$$\begin{aligned} l(x, y, \alpha) = \alpha &\iff \max\{\lambda \leq \alpha : \lambda y \leq x\} = \alpha \\ &\iff \alpha = \lambda \\ &\iff \alpha y \leq x. \end{aligned}$$

■

تعریف ۲.۱.۲. برای هر $X \rightarrow [0, +\infty]$ و هر $y \in X$ و $\alpha > 0$ تابع $l_{(y, \alpha)} : X \rightarrow [0, +\infty]$ را بصورت زیر تعریف می

کنیم:

$$l_{(y, \alpha)}(x) := l(x, y, \alpha) \quad (\forall x \in X)$$

همچنین:

$$L := \{l_{(y, \alpha)} : y \in X, \alpha > 0\}.$$

به آسانی می توان گزاره زیر را بررسی کرد:

گزاره ۳.۱.۲. L مجموعه ای از توابع ICR است.

برهان. فرض کنیم که $l_{(y, \alpha)} \in L$ بوده و $x' \leq x$ در اینصورت بنابر رابطه (۴.۲) داریم:

$$l_{(y, \alpha)}(x) = l(x, y, \alpha) \leq l(x', y, \alpha)$$

بنابر این $l_{(y, \alpha)}$ یک تابع صعودی است.

فصل ۲. آنالیز محدب روی فضاهای برداری توبولوژیکی مرتب شده

۲۰

همچنین برای هر $\gamma \in [0, 1]$ بنابر رابطه (۷.۲) داریم:

$$\begin{aligned} l_{(y,\alpha)}(\gamma x) &= l(\gamma x, y, \alpha) \\ &\geq \gamma l(x, y, \alpha) \\ &= \gamma l_{(y,\alpha)}(x) \\ \implies l_{(y,\alpha)}(\gamma x) &\geq \gamma l_{(y,\alpha)}(x) \quad (\forall \gamma \in (0, 1]) \end{aligned}$$

لذا تابع $l_{(y,\alpha)}$ هم رادیانت بوده و بنابر این ICR است.

مثال ۴.۱.۲. اگر $X = \mathbb{R}^n$ و $S = \mathbb{R}_+^n$ شامل همه بردارهای نامنفی در \mathbb{R}^n باشد و

$$I = \{1, 2, 3, \dots, n\}$$

دراينصورت هر بردار $x \in \mathbb{R}^n$ مجموعه های اندیس زیر را تولید می کند:

$$I_+(x) = \{i \in I : x_i > 0\}, \quad I_0(x) = \{i \in I : x_i = 0\}, \quad I_-(x) = \{i \in I : x_i < 0\}$$

فرض کنیم $c \in \mathbb{R}$ و $x \in \mathbb{R}^n$ باشد. دراينصورت بردار با مختصات زیر را با $\frac{c}{x}$ نشان می دهیم:

$$\left(\frac{c}{x}\right)_i := \begin{cases} \frac{c}{x_i} & : i \notin I_0(x) \\ 0 & : i \in I_0(x) \end{cases}$$

دراينصورت برای هر $y \in \mathbb{R}^n$ داریم:

$$l(x, y, \alpha) = \begin{cases} \min\{\min_{i \in I_+(y)} \frac{x_i}{y_i}, \alpha\} & : x \in k_y^+ \\ 0 & : x \notin k_y^+ \end{cases}$$

که در آن:

$$k_y^+ := \left\{ x \in \mathbb{R}^n : \forall i \in I_+(y) \cup I_0(y), x_i \geq 0; \max_{i \in I_-(y)} \frac{x_i}{y_i} \leq \min_{i \in I_+(y)} \frac{x_i}{y_i} \right\}. \quad (10.2)$$

فصل ۲. آنالیز محدب روی فضاهای برداری توبولوژیکی مرتب شده

۲۱

همچنین می توانیم تابع $u : X \times X \times \mathbb{R}_{++} \rightarrow [0, +\infty]$ را بصورت زیر تعریف کنیم:

$$u(x, y, \beta) := \min\{\lambda \geq \beta : \lambda y \geq x\}. \quad (11.2)$$

با این قرارداد که:

$$\min \emptyset = +\infty.$$

توجه ۱۱.۲.۵. می توان نشان داد که تابع u تمامی ویژگیهای تابع l در گزاره (۱۱.۲) را دارا می باشد.

گزاره زیر رابطه بین توابع l و u را نشان می دهد:

گزاره ۱۱.۲.۶. فرض کنیم l و u تابع معرفی شده در روابط (۱.۲) و (۱۱.۲) باشند در اینصورت برای هر

$$\text{و هر } x, y \in X \text{ داریم:}$$

$$l(x, y, \mu) \times u(y, x, \frac{1}{\mu}) = 1 \quad (12.2)$$

با این قرار داد که:

$$[0 \times (+\infty) = (+\infty) \times 0 = 1].$$

درواقع این گزاره نتیجه مستقیمی از تعریف توابع l و u است.

قضیه ۱۱.۲.۷. تابع $f : X \rightarrow [0, +\infty]$ را در نظر می گیریم. در اینصورت عبارات زیر معادل اند:

۱. f یک تابع ICR است.

۲. به ازای هر $x, y \in X$ و هر $\lambda \in (0, 1)$ داریم:

$$\lambda f(y) \leq f(x) \quad (13.2)$$

فصل ۲. آنالیز محدب روی فضاهای برداری توبولوژیکی مرتب شده

۲۲

۳. به ازای هر $x, y \in X$ و هر $\alpha \in \mathbb{R}_{++}$ داریم:

$$l(x, y, \alpha) f(\alpha y) \leq \alpha f(x) \quad (14.2)$$

با این قرارداد که:

$$(\circ \times (+\infty) = \circ).$$

۴. به ازای هر $x, y \in X$ و هر $\beta \in \mathbb{R}_{++}$ داریم:

$$u(x, y, \beta) f(\beta y) \geq \beta f(x) \quad (15.2)$$

با این قرارداد که:

$$(\circ \times (+\infty) = +\infty).$$

برهان. $(1) \iff (2)$: فرض کنیم که f یک تابع ICR باشد در اینصورت داریم:

$$\forall \lambda : \circ < \lambda \leq 1 \implies f(\lambda y) \geq \lambda f(y)$$

حال چون f تابعی صعودی است لذا با فرض اینکه $x \leq \lambda y$ داریم:

اما چون f یک تابع ICR است لذا:

$$\lambda f(y) \leq f(\lambda y)$$

بنابراین:

$$\lambda f(y) \leq f(\lambda y) \leq f(x) \implies \lambda f(y) \leq f(x).$$

$$l(x, y, \alpha) := \max\{\circ \leq \lambda \leq \alpha : \lambda y \leq x\} \quad (3) \iff (2)$$

حال چون ما کزیم هر مجموعه یکی از اعضای آن مجموعه است لذا $l(x, y, \alpha)$ خودش در

فصل ۲. آنالیز محدب روی فضاهای برداری توبولوژیکی مرتب شده

۲۳

رابطه $x \leq \lambda y$ صدق می کند لذا اگر $l(x, y, \alpha) \neq 0$ باشد داریم:

$$\begin{aligned} l(x, y, \alpha)y \leq x &\implies \frac{l(x, y, \alpha)}{\alpha} \times (\alpha y) \leq x \\ &\implies \frac{l(x, y, \alpha)}{\alpha} f(\alpha y) \leq f(x) \\ &\implies l(x, y, \alpha)f(\alpha y) \leq \alpha f(x) \end{aligned}$$

و اگر $\alpha \leq 0$ باشد آنگاه بطور بدیهی داریم:

$y \leq x \iff (1)$ فرض کنیم $x \leq y$ باشد بنابراین:

حال طبق رابطه (۹.۲) و با فرض $\alpha = 1$ داریم:

$$\begin{aligned} l(x, y, 1) = 1 &\implies f(y) = f(y) \times 1 \\ &= f(y)l(x, y, 1) \\ &\leq 1 \times f(x) = f(x) \\ &\implies f(y) \leq f(x) \end{aligned}$$

بنابراین f تابعی صعودی است. همچنین می دانیم که برای هر $1 < \lambda \leq 0$ و برای هر $x \in X$ داریم:

$$\begin{aligned} \lambda l(x, y, 1) \leq l(\lambda x, y, 1) &\implies \lambda f(x) = \lambda l(x, x, 1)f(x) \\ &\leq l(\lambda x, x, 1)f(x) = l(\lambda x, x, 1)f(1x) \\ &\leq 1f(\lambda x) = f(\lambda x) \\ &\implies \lambda f(x) \leq f(\lambda x) \end{aligned}$$

یعنی f یک تابع همراوایانت است. بنابراین f یک تابع صعودی و همراوایانت و لذا ICR است.

$(1) \iff (4)$: فرض کنیم که f یک تابع ICR باشد و همچنین: $u(x, y, \beta) \neq +\infty$ در اینصورت چون:

$$u(x, y, \beta) := \min\{\lambda \geq \beta : \lambda y \geq x\}$$

فصل ۲. آنالیز محدب روی فضاهای برداری توبولوژیکی مرتب شده

۲۴

و اینکه مینیمم هر مجموعه عضوی از آن مجموعه است لذا $u(x, y, \beta)$ خودش در شرط مجموعه صدق می

کند یعنی:

$$u(x, y, \beta) \geq \beta \quad \beta y \geq x$$

$$\frac{u(x, y, \beta)}{\beta} \geq 1 \quad \text{لذا:}$$

چون f تابعی ICR و لذا صعودی است پس: $f(\beta y) \geq f(y) \geq f(x)$

$$\frac{u(x, y, \beta)}{\beta} \geq 1$$

لذا طبق تعریف تابع هم را داریم:

$$\frac{u(x, y, \beta)}{\beta} f(\beta y) \geq f\left(\frac{u(x, y, \beta)}{\beta} \times \beta y\right) \geq f(\beta y) \geq f(x)$$

بنابراین:

$$\frac{u(x, y, \beta)}{\beta} f(\beta y) \geq f(x) \implies u(x, y, \beta) f(\beta y) \geq \beta f(x).$$

اگر $u(x, y, \beta) = +\infty$ باشد آنگاه چون طبق فرض $\beta y = +\infty$ بنا براین حکم بوضوح برقرار است.

$\Leftarrow (1) : \text{فرض کنیم که } \beta = 1 \text{ در اینصورت چون:}$

$$u(x, y, \beta) := \min\{\lambda \geq \beta : \lambda y \geq x\}$$

بنابراین $x \geq \lambda y$ یعنی $y \geq x$ حال طبق قسمت ۴ داریم:

$$u(x, y, 1) f(1y) \geq 1 f(x) \implies 1 f(y) \geq 1 f(x) \implies f(y) \geq f(x)$$

بنابراین f تابعی صعودی است. از طرفی چون $1 \leq \lambda \geq \beta = 1$ بنا براین: $1 \geq \lambda \geq \beta$ لذا:

حال طبق خواص تابع u داریم:

$$u(\lambda x, y, 1) = \lambda u(x, y, \frac{1}{\lambda}) \leq \lambda u(x, y, 1) \implies u(\lambda x, y, 1) \leq \lambda u(x, y, 1)$$

حال داریم:

$$u(\lambda x, y, 1)f(1x) \geq 1f(\lambda x) \implies \lambda u(x, y, 1)f(x) \geq u(\lambda x, y, 1)f(x) \geq f(\lambda x)$$

$$\implies \lambda u(x, y, 1)f(x) \geq f(\lambda x)$$

اما چون $1 = u(x, y, 1)$ داریم: $\lambda f(x) \geq f(\lambda x)$ هم را دیانت است. لذا تابع f یک تابع ICR می باشد. ■

یادآوری ۸.۱.۲. طبق گزاره (۳.۱.۲)، هر تابع $l_{(y,\alpha)}$ یک تابع ICR است.

فرض کنیم که تابع l و مجموعه L همان عبارات معروفی شده در تعریف (۲.۱.۲) باشند.

قضیه ۱.۲.۹. فرض کنیم $f : X \rightarrow [0, +\infty]$ یک تابع باشد در اینصورت f تابع ICR است اگر و تنها اگر

مجموعه ای مانند $A \subseteq L$ چنان موجود باشد که:

$$f(x) = \sup_{l_{(y,\alpha)} \in A} l_{(y,\alpha)}(x)$$

در این حالت می توانیم فرض کنیم که:

$$A = \{l_{(y,\alpha)} \in L : f(\alpha y) \geq \alpha\}$$

بنابراین f یک تابع ICR است اگر و تنها اگر f یک تابع L -محدب باشد.

برهان. فرض کنیم که f یک تابع ICR باشد. بنابر رابطه (۱۴.۲) داریم:

$$l_{(y,\alpha)}(x)f(\alpha y) \leq \alpha f(x)$$

بنابراین اگر $x \in X$ و $\alpha \in A$ دلخواه باشند آنگاه $f(\alpha y) \geq \alpha$ بوده و داریم:

$$l_{(1,\alpha)}(x)\alpha \leq l_{(y,\alpha)}(x)f(\alpha y) \leq \alpha f(x)$$

فصل ۲. آنالیز محدب روی فضاهای برداری توبولوژیکی مرتب شده

$$\Rightarrow l_{(y,\alpha)}(x) \alpha \leq \alpha f(x)$$

و چون $\neq \alpha$ بنا بر این:

$$l_{(y,\alpha)}(x) \leq f(x)$$

حال اگر $f(x) < +\infty$ در این صورت داریم:

$$l_{(\frac{x}{f(x)}, f(x))} \in A$$

و چون:

$$l_{(\frac{x}{f(x)}, f(x))}(x) = l(x, \frac{x}{f(x)}, f(x)) = \max\{\lambda \leq f(x) : \lambda \left(\frac{x}{f(x)}\right) \leq x\} = f(x)$$

لذا:

$$f(x) = \max_{l_{(y,\alpha)} \in A} l_{(y,\alpha)}(x).$$

اکنون فرض کنیم که $f(x) = 0$ باشد در این صورت خواهیم داشت: $l_{(y,\alpha)} = 0$ زیرا اگر $\alpha \in A$ چنان

باشد که به خلف $l_{(y,\alpha)}(x) \neq 0$ باشد آنگاه طبق قضیه (۷.۱.۲) قسمت ۳ داریم:

$$l(x, y, \alpha)f(\alpha y) \leq \alpha f(x) = 0 \Rightarrow l(x, y, \alpha)f(\alpha y) \leq 0$$

اما چون $l_{(y,\alpha)}(x) \leq f(\alpha y) \leq 0$ و $l_{(y,\alpha)}(x) = 0$ بنا بر این بایستی:

$$l(x, y, \alpha)f(\alpha y) = 0$$

اما طبق فرض این قسمت $l_{(y,\alpha)}(x) \neq 0$ است بنا بر این باید:

اما $\alpha \in \mathbb{R}_{++}$ یعنی بایستی: $\alpha \leq 0$ و این یک تناقض است زیرا:

لذا برای همه $l_{(y,\alpha)} \in A$ داریم:

فصل ۲. آنالیز محدب روی فضاهای برداری توبولوژیکی مرتب شده

۲۷

اکنون فرض کنیم که: $f(x) = +\infty$ و $\alpha > 1$ لذا: $\frac{1}{\alpha} < 1$ و بنابر ICR بودن تابع f داریم:

$$f\left(\frac{1}{\alpha}x\right) = f\left(\frac{x}{\alpha}\right) \geq \frac{1}{\alpha}f(x) = \frac{1}{\alpha}(+\infty) = +\infty \Rightarrow f\left(\frac{x}{\alpha}\right) \geq +\infty$$

حال با فرض $y_\alpha = \frac{x}{\alpha}$ بطور بدیهی خواهیم داشت:

$$f(y_\alpha) = +\infty \geq \alpha \quad (\forall \alpha > 1) \Rightarrow f(y_\alpha) \geq \alpha \Rightarrow l_{(y_\alpha)} \in A$$

بنابراین داریم:

$$f(x) = +\infty = \sup_{\alpha} l_{(y_\alpha)}(x) \leq \sup_{l_{(y_\alpha)} \in A} l_{(y_\alpha)}(x) \leq f(x)$$

لذا بایستی داشته باشیم:

$$\sup_{l_{(y_\alpha)} \in A} l_{(y_\alpha)}(x) = f(x).$$

\Rightarrow بر عکس، چون بوضوح سوپریمم توابع صعودی و هم رادیانت می باشد

لذا حکم ثابت است. ■

بطور مشابه در قضیه زیر نشان می دهیم که هر تابع ICR باشد، بطور اینفیمال توسط رده خاصی از توابع ICR تولید می شود یعنی می توان تابع f بصورت اینفیمال یک دسته از توابع ICR که کمتر مساوی آن هستند نوشت.

تعریف ۱۰.۱.۲. برای هر $X \rightarrow [0, +\infty]$ و $y \in \mathbb{R}_{++}$ ، $\beta \in \mathbb{R}_{++}$ تابع $u_{(y, \beta)} : X \rightarrow [0, +\infty]$ را بصورت زیر تعریف می کنیم:

$$u_{(y, \beta)}(x) := u(x, y, \beta).$$

بعلاوه فرض می کنیم که:

$$U := \{u_{(y,\beta)} : y \in X, \beta \in \mathbb{R}_{++}\}.$$

مجموعه توابع مقدماتی باشد.

تذکر ۱۱.۱.۲. بنابر توجه (۵.۱.۲) و رابطه های (۴.۲) و (۷.۲)، تابع $u_{(y,\beta)}$ یک تابع ICR است.

قضیه ۱۲.۱.۲. فرض کنیم $f : X \rightarrow [0, +\infty]$ یک تابع باشد دراینصورت، f تابع ICR است اگر و تنها

اگر یک مجموعه $U \subset B$ چنان موجود باشد که:

$$f(x) = \inf_{u_{(y,\beta)} \in U} u_{(y,\beta)}(x)$$

دراینحالت می توانیم فرض کنیم که:

$$B = \{u_{(y,\beta)} \in U : f(\beta y) \leq \beta\}.$$

بنابراین f یک تابع ICR است اگر و تنها اگر f یک تابع U -مقعر باشد.

برهان. فرض کنیم که $f : X \rightarrow [0, +\infty]$ یک تابع ICR باشد. بنابر قضیه (۷.۱.۲) داریم:

$$u(x, y, \beta)f(\beta y) \geq \beta f(x) \quad (\forall x, y \in X, \forall \beta \in \mathbb{R}_{++})$$

بنابراین:

$$u_{(y,\beta)}(x)f(\beta y) \geq \beta f(x) \tag{۱۶.۲}$$

لذا اگر $x \in X$ و $u_{(y,\beta)} \in B$ دلخواه باشند دراینصورت:

$$u_{(y,\beta)}(x) \geq f(x)$$

زیرا اگر $1 \geq \beta \geq 0$ فرض شود آنگاه بنابر ICR بودن f و رابطه (۱۶.۲) داریم:

$$\begin{aligned} \beta f(y) \geq f(\beta y) &\implies u_{(y,\beta)}(x) \times \beta \times 1 \geq u_{(y,\beta)}(x) \times \beta \times f(y) \\ &\geq u_{(y,\beta)}(x) \times f(\beta y) \geq \beta f(x) \\ &\implies u_{(y,\beta)}(x) \geq f(x). \end{aligned}$$

حال اگر $0 < f(x) < +\infty$ باشد در اینصورت داریم:

$$u_{(\frac{x}{f(x)}, f(x))} \in B$$

زیرا:

$$f\left(f(x) \times \frac{x}{f(x)}\right) = f(x) \leq f(x)$$

و داریم:

$$\begin{aligned} u_{(\frac{x}{f(x)}, f(x))}(x) &= u(x, \frac{x}{f(x)}, f(x)) = \min\{\lambda \geq f(x) : \lambda(\frac{x}{f(x)}) \geq x\} = f(x) \\ &\implies f(x) = \min_{u_{(y,\beta)} \in B} u_{(y,\beta)}(x). \end{aligned}$$

اکنون فرض کنیم که $f(x) = +\infty$ ، در اینصورت خواهیم داشت: $u_{(y,\beta)} = +\infty$

زیرا اگر $u_{(y,\beta)} \in B$ چنان باشد که به خلف $+ \infty \neq u_{(y,\beta)}(x)$ باشد آنگاه طبق قسمت ۴ از قضیه (۱۶.۱.۲)

داریم:

$$u(x, y, \beta) f(\beta y) \geq \beta f(x) = +\infty \implies u(x, y, \beta) f(\beta y) \geq +\infty$$

$$\implies f(\beta y) = +\infty$$

لذا:

$$+\infty = f(\beta y) \leq \beta \implies \beta = +\infty$$

فصل ۲. آنالیز محدب روی فضاهای برداری توبولوژیکی مرتب شده

که تناظر است زیرا: $\beta \in \mathbb{R}_{++}$.

اکنون فرض کنیم که: $f(x) = 0$ در اینصورت $1 < \beta$ زیرا بنابر تعریف مجموعه B , $1 = \beta$ اتفاق نمی‌افتد.

لذا: $1 > \frac{1}{\beta}$ است و بنابر ICR بودن تابع f داریم:

$$f\left(\frac{1}{\beta}x\right) = f\left(\frac{x}{\beta}\right) \leq \frac{1}{\beta}f(x) = \frac{1}{\beta} \times 0 = 0 \implies f\left(\frac{x}{\beta}\right) \leq 0$$

حال با فرض $\frac{x}{\beta} = y_\beta$ بطور بدیهی خواهیم داشت:

$$f(y_\beta) \leq 0 \leq \beta \quad (\forall \beta < 1) \implies f(y_\beta) \leq \beta \implies u_{(y_\beta)} \in B$$

بنابراین داریم:

$$f(x) = 0 = \inf_{\beta} u_{(y_\beta, \beta)}(x) \geq \inf_{u_{(y_\beta)} \in B} u_{(y_\beta)}(x) \geq f(x)$$

لذا:

$$\inf_{u_{(y_\beta)} \in B} u_{(y_\beta)}(x) = f(x).$$

بر عکس، چون بوضوح اینفیمم توابع صعودی و هم رادیانت، خود یک تابع صعودی و هم رادیانت می‌باشد لذا

حکم ثابت است. ■

تعریف ۱۳.۱.۲. تابع f اینف - محدب محض^۱ است اگر:

$$f(x) = \inf_{\alpha} f_{\alpha}(x)$$

که در آن هر تابع f_{α} محدب محض است.

نتیجه ۱۴.۱.۲. اگر تابع $f: X \rightarrow [0, +\infty]$ باشد در اینصورت f یک اینف - محدب محض

است.

^۱ inf-abstrac-convex

فصل ۲. آنالیز محدب روی فضاهای برداری توبولوژیکی مرتب شده

۳۱

برهان. فرض کنیم که f یک تابع ICR باشد در اینصورت با توجه به قضیه (۱۲.۱.۲) داریم:

$$f(x) = \inf_{u_{(y,\beta)} \in B} u_{(y,\beta)}(x)$$

اما می‌دانیم که بنا بر تذکر (۱۱.۱.۲) هر تابع $u_{(y,\beta)}$ یک تابع ICR است لذا با استفاده از قضیه (۹.۱.۲) داریم:

$$u_{(y,\beta)}(x) = \sup_{l_{(v,\alpha)}} l_{(v,\alpha)}(x)$$

درواقع تابع u بصورت سوپریمم دسته‌ای از توابع مقدماتی بیان می‌شود و لذا محدب محض است و تابع

f نیز اینفیمم چنین توابعی می‌باشد. ■

۲.۲ زیر دیفرانسیل و مجموعه های محافظت

در این بخش توصیفی از مجموعه های محافظت و مجموعه L - زیردیفرانسیل یک تابع ICR که روی یک فضای برداری توپولوژیک X تعریف شده را بیان می کنیم. همچنین برخی از ویژگیهای مجموعه محافظت در X را بررسی می کنیم.

یادآوری ۱.۲.۲. مجموعه محافظت \mathcal{L} یک تابع H - محدب f بصورت زیر تعریف می شود:

$$Supp(f, H) := \{h \in H : h(x) \leq f(x) ; \forall x \in X\}$$

که در آن H مجموعه ای از توابع مقدماتی است.

فرض کنیم L مجموعه معرفی شده در تعریف (۱.۲.۲) باشد که مجموعه ای از توابع مقدماتی است.

گزاره ۲.۲.۲. فرض کنیم تابع $f : X \rightarrow [0, +\infty]$ یک تابع ICR باشد دراینصورت داریم:

$$Supp(f, L) = \{l_{(y, \alpha)} \in L : f(\alpha y) \geq \alpha\}.$$

برهان. فرض کنیم:

$$A = \{l_{(y, \alpha)} \in L : f(\alpha y) \geq \alpha\}, \quad l_{(y, \alpha)} \in Supp(f, L)$$

نشان می دهیم:

$$l_{(y, \alpha)} \in A$$

بنابر یادآوری (۱.۲.۲) داریم:

$$l_{(y, \alpha)}(x) \leq f(x) \quad (\forall x \in X)$$

^rSupport set

فصل ۲. آنالیز محدب روی فضاهای برداری توبولوژیکی مرتب شده

۳۳

حال با جایگذاری $x = \alpha y$ با توجه به تعریف (۲.۱.۲) داریم:

$$f(\alpha y) \geq l_{(y,\alpha)}(\alpha y) = l(\alpha y, y, \alpha) = \alpha l(y, y, 1) = \alpha \cdot 1 = \alpha \implies f(\alpha y) \geq \alpha$$

لذا:

$$l_{(y,\alpha)} \in \{l_{(y,\alpha)} : f(\alpha y) \geq \alpha\} \implies \text{Supp}(f, L) \subset \{l_{(y,\alpha)} : f(\alpha y) \geq \alpha\}$$

بر عکس، فرض کنیم:

$$(y, \alpha) \in X \times \mathbb{R}_{++}$$

چنان باشد که:

$$l_{(y,\alpha)} \in L \quad f(\alpha y) \geq \alpha$$

چون f یک تابع ICR است لذا بنابر قسمت ۳ از قضیه (۷.۱.۲) داریم:

$$l(x, y, \alpha) f(\alpha y) \leq \alpha f(x) \quad \forall x, y \in X, \forall \alpha \in \mathbb{R}_{++}$$

بنابراین چون $l_{(y,\alpha)} \in A$ بنا بر این $f(\alpha y) \geq \alpha$ و لذا $1 \geq f(y)$ پس:

$$l(x, y, \alpha) \leq f(x) \quad (\forall x \in X)$$

$$\implies l_{(y,\alpha)} \in \text{Supp}(f, L).$$

بنابراین:

$$\{l_{(y,\alpha)} : f(\alpha y) \geq \alpha\} \subseteq \text{Supp}(f, L).$$

و این حکم را ثابت می کند. ■

یادآوری ۳.۲.۲. فرض کنیم $f : X \rightarrow [0, +\infty]$ تابع L -محدب باشد. L -زیر دیفرانسیل تابع f در

نقطه $x_0 \in X$ بصورت زیر تعریف می شود:

فصل ۲. آنالیز محدب روی فضاهای برداری توپولوژیکی مرتب شده

۳۴

$$\partial_L f(x_*) := \{l \in L : f(x) - f(x_*) \geq l(x) - l(x_*)\} \quad (x \in X).$$

که در آن L مجموعه‌ای از توابع مقدماتی است.

گزاره ۴.۲.۲. فرض کنیم $f : X \rightarrow [0, +\infty]$ یک تابع ICR باشد. همچنین فرض کنیم $x_* \in X$

چنان باشد که $f(x_*) \neq 0, +\infty$ در اینصورت:

$$\{l_{(y,\alpha)} : f(\alpha y) \geq \alpha, l_{(y,\alpha)}(x_*) = f(x_*)\} \subset \partial_L f(x_*).$$

بعلاوه:

$$\partial_L f(x_*) \neq \emptyset.$$

برهان. فرض کنیم که:

$$l_{(y,\alpha)} \in \{l_{(y,\alpha)} : f(\alpha y) \geq \alpha, l_{(y,\alpha)}(x_*) = f(x_*)\}$$

بنابراین طبق یادآوری (۱.۲.۲) و گزاره (۲.۲.۲) داریم:

$$f(\alpha y) \geq \alpha \iff l_{(y,\alpha)} \in Supp(f, L) \iff l_{(y,\alpha)}(x) \leq f(x) \quad (\forall x \in X) \quad (17.2)$$

همچنین طبق فرض: $l_{(y,\alpha)}(x_*) = f(x_*)$

حال با کم کردن عبارت $l_{(y,\alpha)}(x_*) = f(x_*)$ از دو طرف نامساوی (۱۷.۲) داریم:

$$f(x) - f(x_*) \geq l_{(y,\alpha)}(x) - l_{(y,\alpha)}(x_*)$$

بنابراین طبق یادآوری (۳.۲.۲) داریم:

$$l_{(y,\alpha)} \in \partial_L f(x_*).$$

حال برای قسمت آخر فرض کنیم:

$$\alpha = f(x_*) \quad , \quad y = \frac{x_*}{f(x_*)}$$

در این صورت:

$$f(\alpha y) = f(f(x_*) \times \frac{x_*}{f(x_*)}) = f(x_*) = \alpha \implies f(\alpha y) = \alpha$$

و همچنین:

$$l_{(y,\alpha)}(x_*) = l(x_*, y, \alpha) = l(x_*, \frac{x_*}{f(x_*)}, f(x_*)) = f(x_*)l(x_*, x_*, 1) = f(x_*)$$

$$\implies l_{(y,\alpha)}(x_*) = f(x_*)$$

بنابراین:

$$l\left(\frac{x_*}{f(x_*)}, f(x_*)\right) \in \partial_L f(x_*)$$

بوده و لذا:

$$\partial_L f(x_*) \neq \emptyset$$

■

قضیه ۱۸.۲. فرض کنیم $f : X \rightarrow [0, +\infty]$ یک تابع ICR باشد. همچنین فرض کنیم $x_* \in X$

چنان باشد که $f(x_*) \neq +\infty$ در اینصورت:

$$\{l_{(y,\alpha)} : f(x_*) \leq l_{(y,\alpha)}(x_*) , \alpha - l_{(y,\alpha)}(x_*) \leq f(\alpha y) - f(x_*)\} \subset \partial_L f(x_*). \quad (18.2)$$

علاوه در رابطه (۱۸.۲) تساوی برقرار است اگر و تنها اگر:

$$\inf_{x \in X} f(x) = 0$$

برهان. فرض کنیم که:

$$D = \{l_{(y,\alpha)} : f(x_*) \leq l_{(y,\alpha)}(x_*) , \alpha - l_{(y,\alpha)}(x_*) \leq f(\alpha y) - f(x_*)\}$$

فصل ۲. آنالیز محدب روی فضاهای برداری توبولوژیکی مرتب شده

۳۶

و همچنین $l_{(y,\alpha)} \in D$ دلخواه باشد. بنابر رابطه (۱.۲) داریم:

$$l_{(y,\alpha)}(x) \leq \alpha \implies \frac{l_{(y,\alpha)}(x)}{\alpha} \leq 1$$

همچنین چون $l_{(y,\alpha)}(x_*) \geq f(x_*)$ بنابراین داریم:

$$l_{(y,\alpha)}(x_*) - f(x_*) \geq 0$$

اما طبق فرض داریم:

$$\alpha - l_{(y,\alpha)}(x_*) \leq f(\alpha y) - f(x_*)$$

که با جابجایی جملات خواهیم داشت:

$$\alpha - f(\alpha y) \leq l_{(y,\alpha)}(x_*) - f(x_*)$$

حال $\frac{l_{(y,\alpha)}(x)}{\alpha}$ را در دو طرف ضرب می کنیم:

$$\frac{l_{(y,\alpha)}(x)}{\alpha} \times [\alpha - f(\alpha y)] \leq \frac{l_{(y,\alpha)}(x)}{\alpha} \times [l_{(y,\alpha)}(x_*) - f(x_*)]$$

لذا:

$$l_{(y,\alpha)}(x) - \frac{l_{(y,\alpha)}(x)f(\alpha y)}{\alpha} \leq \frac{l_{(y,\alpha)}(x)}{\alpha} \times [l_{(y,\alpha)}(x_*) - f(x_*)] \leq l_{(y,\alpha)}(x_*) - f(x_*)$$

اما بنابر قسمت ۳ از قضیه (۱.۲) داریم:

$$l_{(y,\alpha)}(x)f(\alpha y) \leq \alpha f(x)$$

بنابر این:

$$\frac{l_{(y,\alpha)}(x)f(\alpha y)}{\alpha} \leq f(x) \quad (۱۹.۲)$$

لذا داریم:

فصل ۲. آنالیز محدب روی فضاهای برداری توپولوژیکی مرتب شده

۳۷

$$l_{(y,\alpha)}(x) - f(x) \leq l_{(y,\alpha)}(x) - \frac{l_{(y,\alpha)}(x)f(\alpha y)}{\alpha} \leq l_{(y,\alpha)}(x_*) - f(x_*)$$

$$\Rightarrow l_{(y,\alpha)}(x) - f(x) \leq l_{(y,\alpha)}(x_*) - f(x_*) \quad (\forall x \in X)$$

بنابراین طبق یادآوری (۳.۲.۲) داریم:

$$l_{(y,\alpha)}(x) \in \partial_L f(x_*) \Rightarrow D \subset \partial_L f(x_*). \quad (۲۰.۲)$$

برای قسمت آخر: \Rightarrow فرض کنیم:

$$l_{(y,\alpha)}(x) \in \partial_L f(x_*)$$

بوده و همچنین داشته باشیم:

$$\inf_{x \in X} f(x) = \circ$$

طبق یادآوری (۳.۲.۲) داریم:

$$l_{(y,\alpha)}(x) - l_{(y,\alpha)}(x_*) \leq f(x) - f(x_*) \quad (\forall x \in X) \quad (۲۱.۲)$$

بنابراین چون $\circ \geq l_{(y,\alpha)}(x)$ لذا:

$$-l_{(y,\alpha)}(x_*) \leq l_{(y,\alpha)}(x) - l_{(y,\alpha)}(x_*) \leq f(x) - f(x_*)$$

$$\Rightarrow f(x_*) - l_{(y,\alpha)}(x_*) \leq f(x) \quad (\forall x \in X)$$

حال با گرفتن اینفیمم از دو طرف و با توجه به اینکه سمت چپ مقداری ثابت است داریم:

$$f(x_*) - l_{(y,\alpha)}(x_*) \leq \inf_{x \in X} f(x) = \circ \Rightarrow f(x_*) - l_{(y,\alpha)}(x_*) \leq \circ$$

بنابراین:

$$\Rightarrow f(x_*) \leq l_{(y,\alpha)}(x_*) \quad (۲۲.۲)$$

همچنین بنابر رابطه (۲۱.۲) و با فرض اینکه $x = \alpha y$ داریم:

فصل ۲. آنالیز محدب روی فضاهای برداری توبولوژیکی مرتب شده

$$\begin{aligned} l_{(y,\alpha)}(\alpha y) - l_{(y,\alpha)}(x_*) &\leq f(\alpha y) - f(x_*) \\ \implies \alpha - l_{(y,\alpha)}(x_*) &\leq f(\alpha y) - f(x_*) \end{aligned} \quad (23.2)$$

اکنون از روابط (۲۲.۲) و (۲۳.۲) نتیجه می‌گیریم:

$$l_{(y,\alpha)} \in D \implies \partial_L f(x_*) \subset D \quad (24.2)$$

لذا با توجه به روابط (۲۰.۲) و (۷.۲.۲) داریم:

\Leftarrow) حال فرض کنیم که: $D = \partial_L f(x_*)$ نشان می‌دهیم که:

$$\inf_{x \in X} f(x) = \circ$$

فرض کنیم که $f(\circ) - \inf_{x \in X} f(x)$ دلخواه باشد.

ادعا می‌کنیم:

$$l_{(\circ,\alpha)}(\circ) \in \partial_L f(\circ)$$

برای اینکار فرض کنیم S مخروط محدب نوکدار بسته روی X باشد. داریم:

$$l_{(\circ,\alpha)}(x) = \begin{cases} \alpha : & x \in S \\ \circ : & x \notin S \end{cases} \quad (25.2)$$

اگر $x \in S$ باشد چون $\circ \geq x$ بوده و f تابعی ICR و لذا صعودی است بنابراین:

$$f(x) \geq f(\circ) \implies f(x) - f(\circ) \geq \circ$$

چون $\circ \in S$ بنابر رابطه (۲۵.۲) داریم:

$$l_{(\circ,\alpha)}(\circ) = \alpha$$

فصل ۲. آنالیز محدب روی فضاهای برداری توبولوژیکی مرتب شده

اگر $x \in S$ بنابر رابطه (۲۵.۲) داریم:

$$l_{(\cdot, \alpha)}(x) = \alpha$$

بنابراین:

$$l_{(\cdot, \alpha)}(x) - l_{(\cdot, \alpha)}(\cdot) = \alpha - \alpha = \cdot \leq f(x) - f(\cdot) \quad (\forall x \in S)$$

$$\implies l_{(\cdot, \alpha)}(x) - l_{(\cdot, \alpha)}(\cdot) \leq f(x) - f(\cdot) \quad (\forall x \in S)$$

همچنین اگر $x \notin S$ آنگاه: $\cdot > f(\cdot) - \inf_{x \in X} f(x) = l_{(\cdot, \alpha)}(x) = \alpha$ لذا طبق رابطه (۲۵.۲) داریم:

$$l_{(\cdot, \alpha)}(x) - l_{(\cdot, \alpha)}(\cdot) = \cdot - \alpha \leq f(x) - f(\cdot) \quad (\forall x \in X \setminus S)$$

$$\implies l_{(\cdot, \alpha)}(x) - l_{(\cdot, \alpha)}(\cdot) \leq f(x) - f(\cdot) \quad (\forall x \in X \setminus S)$$

لذا با توجه به تعریف L -زیردیفرانسیل خواهیم داشت:

$$l_{(\cdot, \alpha)}(\cdot) \in \partial_L f(\cdot) \quad (\forall \alpha > f(\cdot) - \inf_{x \in X} f(x)).$$

از طرفی چون $D = \partial_L f(\cdot)$ بنابراین:

$$f(\cdot) \leq l_{(\cdot, \alpha)}(\cdot) \leq \alpha$$

حال اگر $\left(f(\cdot) - \inf_{x \in X} f(x) \right)$ میل کند خواهیم داشت:

$$f(\cdot) \leq f(\cdot) - \inf_{x \in X} f(x) \implies \cdot \leq \cdot - \inf_{x \in X} f(x) \implies \inf_{x \in X} f(x) \leq \cdot$$

اما چون تابع f نامنفی و ICR فرض شده است لذا:

$$\inf_{x \in X} f(x) = \cdot$$

ولذا حکم ثابت است. ■

فصل ۲. آنالیز محدب روی فضاهای برداری توبولوژیکی مرتب شده

نتیجه ۶.۲.۲. فرض کنید $f : X \rightarrow [0, +\infty]$ یک تابع ICR باشد. تابع $g : X \rightarrow [0, +\infty]$ را

بصورت: $g(x) := f(x) - \inf_{x \in X} f(x)$ است در این صورت داریم:

$$\partial_L f(x_*) = \{l_{(y, \alpha)} : f(x_*) \leq l_{(y, \alpha)}(x_*) + \inf_{x \in X} f(x), \alpha - l_{(y, \alpha)}(x_*) \leq f(\alpha y) - f(x_*)\}$$

برهان. داریم:

$$g(x) := f(x) - \inf_{x \in X} f(x)$$

حال با گرفتن این فیلم از دو طرف داریم:

$$\inf_{x \in X} g(x) = \inf_{x \in X} (f(x) - \inf_{x \in X} f(x)) = \inf_{x \in X} f(x) - \inf_{x \in X} f(x) = 0 \implies \inf_{x \in X} g(x) = 0$$

و همچنان:

$$\partial_L f(x_*) = \partial_L g(x_*)$$

زیرا:

$$\partial_L g(x_*) = \{l_{(y, \alpha)} : l_{(y, \alpha)}(x) - l_{(y, \alpha)}(x_*) \leq g(x) - g(x_*)\} \quad (\forall x \in X)$$

اما می دانیم که:

$$g(x) - g(x_*) = f(x) - \inf_{x \in X} f(x) - \left(f(x_*) - \inf_{x \in X} f(x) \right) = f(x) - f(x_*)$$

لذا خواهیم داشت:

$$\partial_L g(x_*) = \{l_{(y, \alpha)} : l_{(y, \alpha)}(x) - l_{(y, \alpha)}(x_*) \leq g(x) - g(x_*) = f(x) - f(x_*)\}$$

بنابراین:

$$\partial_L g(x_*) = \{l_{(y, \alpha)} : l_{(y, \alpha)}(x) - l_{(y, \alpha)}(x_*) \leq f(x) - f(x_*)\} = \partial_L f(x_*)$$

حال طبق قضیه (۵.۲.۲) نتیجه مورد نظر بدست می‌آید. ■

در ادامه این بخش به معرفی مجموعه‌های $X \times \mathbb{R}_{++}$ - محافظ برای یک تابع ICR می‌پردازیم که برای مشخصه مجموعه‌های قطبی اساسی‌اند.

تعريف ۷.۲.۲. فرض کنید $f : X \rightarrow [0, +\infty]$ یک تابع باشد. مجموعه $(X \times \mathbb{R}_{++})$ - محافظ پایینی^{*} تابع f که آن را با $Supp_l(f, X \times \mathbb{R}_{++})$ نشان می‌دهیم بصورت زیر تعریف می‌شود:

$$Supp_l(f, X \times \mathbb{R}_{++}) := \{(y, \alpha) \in X \times \mathbb{R}_{++} : l_{(\frac{y}{\alpha}, \alpha)} \leq f\}. \quad (26.2)$$

همچنین مجموعه $(X \times \mathbb{R}_{++})$ - محافظ بالایی[†] تابع f که آن را با $Supp_u(f, X \times \mathbb{R}_{++})$ نشان می‌دهیم بصورت زیر تعریف می‌شود:

$$Supp_u(f, X \times \mathbb{R}_{++}) := \{(y, \beta) \in X \times \mathbb{R}_{++} : u_{(y, \beta)} \geq f\}. \quad (27.2)$$

تعريف ۸.۲.۲. فرض کنید $W \subset X \times \mathbb{R}_{++}$ باشد. در اینصورت:

۱. α -قطع W^α که آنرا با W^α نشان می‌دهیم بصورت زیر تعریف می‌شود:

$$W^\alpha = \{y \in X : (y, \alpha) \in W\}.$$

۲. y -قطع W^y یعنی W_y بصورت زیر تعریف می‌شود:

$$W_y = \{\alpha \in \mathbb{R}_{++} : (y, \alpha) \in W\}.$$

^{*}Lower $(X \times \mathbb{R}_{++})$ - Support set

[†]Upper $(X \times \mathbb{R}_{++})$ - Support set

[‡] α - Section Of W

[§] y - Section Of W

تعریف ۹.۲.۲. فرض کنیم $X \subset F$ باشد. مجموعه F ، نرمال^v نامیده می شود اگر:

$$x \in F, y \in X, y \leq x \implies y \in F.$$

تذکر ۱۰.۲.۲. فرض کنید $f : X \rightarrow [0, +\infty]$ یک تابع باشد. مجموعه $Supp_l(f, X \times \mathbb{R}_{++})$ رادیانت است و α -قطع روبه بالا دارد. همچنین y -قطع $Supp_l(f, X \times \mathbb{R}_{++})$ یک مجموعه بسته و نرمال در \mathbb{R}_{++} است.

برهان. ابتدا نشان می دهیم $Supp_l(f, X \times \mathbb{R}_{++})$ یک مجموعه رادیانت است. فرض کنیم:

$$(y, \alpha) \in Supp_l(f, X \times \mathbb{R}_{++}), 0 < \lambda \leq 1$$

دراینصورت: $\lambda(y, \alpha) = (\lambda y, \lambda \alpha)$ و داریم:

$$l_{(\frac{\lambda y}{\lambda \alpha}, \lambda \alpha)}(x) = l(x, \frac{\lambda y}{\lambda \alpha}, \lambda \alpha) = l(x, \frac{y}{\alpha}, \lambda \alpha) \leq l(x, \frac{y}{\alpha}, \alpha) = l_{(\frac{y}{\alpha}, \alpha)}(x) \leq f(x)$$

بنابراین:

$$l_{(\lambda y, \lambda \alpha)}(x) \leq f(x) \quad (\forall x \in X)$$

$$\implies (\lambda y, \lambda \alpha) \in Supp_l(f, X \times \mathbb{R}_{++})$$

$$\implies \lambda(y, \alpha) \in Supp_l(f, X \times \mathbb{R}_{++})$$

بنابراین $Supp_l(f, X \times \mathbb{R}_{++})$ رادیانت است.

اکنون نشان می دهیم که $Supp_l(f, X \times \mathbb{R}_{++})$ α -قطع روبه بالا دارد. برای اینکار فرض کنیم:

$$y \in (Supp_l(f, X \times \mathbb{R}_{++}))^\alpha, y' \geq y$$

^vNormal

بنابراین:

$$(y, \alpha) \in Supp_l(f, X \times \mathbb{R}_{++})$$

لذا:

$$l_{(\frac{y}{\alpha}, \alpha)} \leq f$$

حال به خلف اگر:

$$y' \notin (Supp_l(f, X \times \mathbb{R}_{++}))^\alpha$$

آنگاه:

$$(y', \alpha) \notin Supp_l(f, X \times \mathbb{R}_{++}) \implies l_{(\frac{y'}{\alpha}, \alpha)} > f$$

لذا طبق رابطه (۱.۲) داریم:

$$\max\{\circ \leq \lambda \leq \alpha : \lambda \frac{y'}{\alpha} \leq x\} > f(x) \quad (\forall x \in X)$$

اما چون طبق فرض:

$$y' \geq y$$

لذا:

$$\frac{y'}{\alpha} \geq \frac{y}{\alpha}$$

بنابراین:

$$f(x) < \max\{\circ \leq \lambda \leq \alpha : \lambda \frac{y'}{\alpha} \leq x\} \leq \max\{\circ \leq \lambda \leq \alpha : \lambda \frac{y}{\alpha} \leq x\} = l_{(\frac{y}{\alpha}, \alpha)}(x)$$

$$\implies f < l_{(\frac{y}{\alpha}, \alpha)} \implies (y, \alpha) \notin Supp_l(f, X \times \mathbb{R}_{++})$$

که تناقض است بنابراین:

$$y' \in (Supp_l(f, X \times \mathbb{R}_{++}))^\alpha$$

حال فرض کنیم $x \in X$ دلخواه بوده و همچنین α_n دنباله‌ای از عناصر y -مقطع $Supp_l(f, X \times \mathbb{R}_{++})$ باشد که همگرا به α بوده و داشته باشیم:

$$l_{(\frac{y}{\alpha_n}, \alpha_n)}(x)y \leq x$$

چون S مجموعه‌ای بسته است لذا:

$$l_{(\frac{y}{\alpha}, \alpha)}(x)y \leq x$$

بنابراین y -مقطع $Supp_l(f, X \times \mathbb{R}_{++})$ مجموعه‌ای بسته است.

برای نرمال بودن نیز فرض کنیم $\alpha_1 \in \mathbb{R}_{++}$ و $\alpha_2 > \alpha_1$ عنصری از y چنان باشد که:

$$\alpha_1 \leq \alpha_2$$

در اینصورت بنابر رابطه‌های (۵.۲) و (۶.۲) و قسمت دوم از تعریف (۸.۲.۲) داریم:

$$l_{(\frac{y}{\alpha_1}, \alpha_1)} \leq l_{(\frac{y}{\alpha_2}, \alpha_2)} \leq f$$

لذا:

$$\begin{aligned} l_{(\frac{y}{\alpha_1}, \alpha_1)} \leq f &\implies (y, \alpha_1) \in Supp_l(f, X \times \mathbb{R}_{++}) \\ &\implies \alpha_1 \in (Supp_l(f, X \times \mathbb{R}_{++}))_y. \end{aligned}$$

تعریف ۱۱.۲.۲. فرض کنیم $F \subset X$ باشد. مجموعه F ، همنرمال^۱ نامیده می‌شود اگر:

$$x \in F, y \in X, y \geq x \implies y \in F.$$

^۱Co-Normal

فصل ۲. آنالیز محدب روی فضاهای برداری توبولوژیکی مرتب شده

۴۵

تذکر ۱۲.۲.۲. فرض کنید $f : X \rightarrow [0, +\infty]$ یک تابع باشد. بنابر تذکر (۵.۱.۲) و رابطه (۲۷.۲)، $Supp_u(f, X \times \mathbb{R}_{++})$ همradیانت است و α -قطعه روبه پایین دارد. همچنین y -قطعه مجموعه $Supp_u(f, X \times \mathbb{R}_{++})$ یک مجموعه بسته و همنرمال در \mathbb{R}_{++} است.

برهان. مشابه تذکر (۱۰.۲.۲) انجام می شود. ■

گزاره ۱۳.۲.۲. فرض کنیم $W \subset X \times \mathbb{R}_{++}$ و $W \neq \emptyset$ باشد. در اینصورت عبارات زیر معادل اند:

۱. W رادیانت است و قطعه W^α برای هر $\alpha > 0$ روبه بالاست و برای هر $y \in X$ قطعه yW نرمال و بسته در \mathbb{R}_{++} است.

۲. یک تابع $f : X \rightarrow [0, +\infty]$ چنان موجود است که $Supp_l(f, X \times \mathbb{R}_{++}) = W$.

۳. یک تابع یکتا^۱ $f : X \rightarrow [0, +\infty]$ چنان موجود است که $Supp_l(f, X \times \mathbb{R}_{++}) = W$.

برهان. $(1) \iff (2)$: تابع f را برای هر $y \in X$ بصورت زیر تعریف می کنیم:

$$f(y) := \sup\{\alpha > 0 : (y, \alpha) \in W\}. \quad (28.2)$$

با این قراردادکه: $\sup \emptyset = 0$. در اینصورت نشان می دهیم که تابع f همان تابع یکتا^۱ ICR است.

برای این منظور فرض کنیم:

$$y_1 \leq y_2, \alpha \in W_{y_1}$$

در اینصورت: $y_1 \in W^\alpha$. اما چون طبق فرض α -قطعه W روبه بالاست و $y_2 \leq y_1$ بنابراین: $y_2 \in W^\alpha$ لذا: $\alpha \in W_{y_2}$ پس:

$$W_{y_1} \subset W_{y_2} \implies f(y_1) \leq f(y_2)$$

لذا f تابعی صعودی است.

اکنون فرض کنیم که $1 < \lambda \leq \infty$ بوده و $y \in X$ دلخواه باشد. چون:

$$\{\alpha > 0 : (\lambda y, \alpha) \in W\} \supset \{\alpha > 0 : (y, \frac{\lambda}{\alpha}) \in W\}$$

لذا داریم:

$$\begin{aligned} f(\lambda y) &= \sup\{\alpha > 0 : (\lambda y, \alpha) \in W\} \\ &\geq \sup\{\alpha > 0 : (y, \frac{\alpha}{\lambda}) \in W\} \\ &= \sup\{\lambda \beta > 0 : (y, \beta) \in W\} \\ &= \lambda \sup\{\beta > 0 : (y, \beta) \in W\} \\ &= \lambda f(y) \end{aligned}$$

بنابراین:

$$f(\lambda y) \geq \lambda f(y) \quad : \quad \lambda \in (0, 1]$$

لذا f تابعی همراوایانت است. در ادامه نشان می‌دهیم:

$$W = \text{Supp}_l(f, X \times \mathbb{R}_{++})$$

برای این هدف فرض کنیم:

$$(y, \alpha) \in W$$

در اینصورت بنابر تعریف تابع f داریم:

$$f(y) \geq \alpha$$

حال چون f تابعی ICR است بنابر گزاره (۲.۲.۲) داریم:

$$f(y) \geq \alpha \implies f(\alpha(\frac{y}{\alpha})) \geq \alpha \implies l_{(\frac{y}{\alpha}, \alpha)} \in \text{Supp}(f, L) \implies l_{(\frac{y}{\alpha}, \alpha)} \leq f$$

$$\implies (y, \alpha) \in Supp_l(f, X \times \mathbb{R}_{++})$$

لذا:

$$W \subset Supp_l(f, X \times \mathbb{R}_{++}) \quad (29.2)$$

برعکس، فرض کنیم:

$$(y, \alpha) \in Supp_l(f, X \times \mathbb{R}_{++})$$

در اینصورت:

$$l_{(\frac{y}{\alpha}, \alpha)} \leq f \implies l_{(\frac{y}{\alpha}, \alpha)} \in Supp(f, L) \implies f(\alpha(\frac{y}{\alpha})) \geq \alpha \implies f(y) \geq \alpha$$

حال با توجه به رابطه (28.2)، چون مجموعه W_y برای هر $y \in X$ بسته و نرمال است لذا $\alpha \in W_y$ بوده و

در نتیجه: $(y, \alpha) \in W$ لذا:

$$Supp_l(f, X \times \mathbb{R}_{++}) \subset W \quad (30.2)$$

اکنون از روابط (29.2) و (30.2) نتیجه مورد نظر بدست می آید.

بعلاوه f یکتا است زیرا اگر به خلف فرض کنیم ICR دیگری باشد که:

$$W = Supp_l(h, X \times \mathbb{R}_{++})$$

با فرض X که $x \in X$ بنا بر گزاره (2.2.2) داریم:

$$l_{(y, \alpha)} \in Supp(h, L) \iff h(\alpha y) \geq \alpha$$

لذا:

$$l_{(y, \alpha)} \leq h \iff h(\alpha y) \geq \alpha$$

فصل ۲. آنالیز محدب روی فضاهای برداری توپولوژیکی مرتب شده

۴۹

۱. Q_x همradیانت است و مقطع Q^β برای هر $\beta > 0$ روبه پایین است و برای هر $x \in X$ مقطع Q_x همنرمال و بسته در \mathbb{R}_{++} است.

۲. یک تابع ICR و یکتای $f : X \rightarrow [0, +\infty]$ چنان موجود است که $Supp_u(f, X \times \mathbb{R}_{++}) = Q$.

۳. یک تابع یکتای $f : X \rightarrow [0, +\infty]$ چنان موجود است که $Supp_u(f, X \times \mathbb{R}_{++}) = Q$ بعلاوه تابع یکتای f در قسمت ۲ برای هر $x \in X$ و با این قرارداد که $\inf \emptyset = 0$ بصورت زیر تعریف می شود:

$$f(x) := \inf \{\beta : (x, \beta) \in Q\}.$$

برهان. مشابه گزاره (۱۳.۲.۲) انجام می شود. ■

۳.۲ قطبیت توابع ICR و مجموعه های همدادیانت

در این بخش قطبیت توابع ICR و بعضی از مجموعه های همدادیانت را معرفی می کنیم و همچنین یک قضیه جداسازی برای این مجموعه ها ارائه می کنیم.

فرض کنیم L و U ، مجموعه هایی از توابع مقدماتی باشند که در تعاریف (۲.۱.۲) و (۱۰.۱.۲) معرفی شده اند.

تعریف ۱.۳.۲. تابع قطب پایینی^۹ از تابع $[0, +\infty] \rightarrow [0, +\infty]$ تابع $f : X \rightarrow [0, +\infty]$ است که به صورت زیر تعریف می شود:

$$f_l^*(l_{(y,\alpha)}) := \sup_{x \in X} \frac{l_{(y,\alpha)}(x)}{f(x)} \quad (\forall l_{(y,\alpha)} \in L). \quad (31.2)$$

با این قرارداد که $\circ = \circ$ باشد.

گزاره ۲.۳.۲. اگر $f : X \rightarrow [0, +\infty]$ یک تابع باشد دراینصورت داریم:

$$f_l^*(l_{(y,\alpha)}) \geq \frac{\alpha}{f(\alpha y)} \quad (\forall l_{(y,\alpha)} \in L).$$

بعلاوه f یک تابع ICR است اگر و تنها اگر:

$$f_l^*(l_{(y,\alpha)}) = \frac{\alpha}{f(\alpha y)} \quad (\forall l_{(y,\alpha)} \in L). \quad (32.2)$$

برهان. بنابر تعریف تابع قطب پایینی که بصورت سوپریمم بیان می شود داریم:

$$f_l^*(l_{(y,\alpha)}) \geq \frac{l_{(y,\alpha)}(x)}{f(x)} \quad (\forall x \in X)$$

^۹ lower polar function

از طرفی چون:

$$l_{(y,\alpha)}(\alpha y) = l_{(\alpha y,y,\alpha)} = \alpha l_{(y,y,\frac{\alpha}{\alpha})} = \alpha$$

بنابراین با فرض $x = \alpha y$ داریم:

$$\frac{\alpha}{f(\alpha y)} = \frac{l_{(y,\alpha)}(\alpha y)}{f(\alpha y)} \leq f_l^*(l_{(y,\alpha)}) \implies f_l^*(l_{(y,\alpha)}) \geq \frac{\alpha}{f(\alpha y)} \quad (\forall l_{(y,\alpha)} \in L).$$

برای قسمت دوم: \Leftarrow فرض کنیم که f یک تابع ICR بوده و $\alpha > 0$ دلخواه و $x, y \in X$ باشند در اینصورت

بنابراین قسمت ۳ از قضیه (۷.۱.۲) داریم:

$$l_{(y,\alpha)}(x)f(\alpha y) \leq \alpha f(x) \implies \frac{l_{(y,\alpha)}(x)}{f(x)} \leq \frac{\alpha}{f(\alpha y)}$$

رابطه اخیر به همراه قراردادن $\frac{\alpha}{f(\alpha y)} = \frac{l_{(y,\alpha)}(x)}{f(x)}$ نتیجه می‌دهد که:

$$f_l^*(l_{(y,\alpha)}) \leq \frac{\alpha}{f(\alpha y)} \quad (\forall l_{(y,\alpha)} \in L).$$

از طرفی با استفاده از قسمت اول همین قضیه داریم:

$$f_l^*(l_{(y,\alpha)}) \geq \frac{\alpha}{f(\alpha y)}$$

لذا خواهیم داشت:

$$f_l^*(l_{(y,\alpha)}) = \frac{\alpha}{f(\alpha y)} \quad (\forall l_{(y,\alpha)} \in L).$$

\Rightarrow بر عکس، فرض کنیم که:

$$f_l^*(l_{(y,\alpha)}) = \frac{\alpha}{f(\alpha y)}$$

لذا:

$$\frac{\alpha}{f(\alpha y)} = \sup_{x \in X} \frac{l_{(y,\alpha)}(x)}{f(x)} \geq \frac{l_{(y,\alpha)}(x)}{f(x)} \implies l_{(y,\alpha)}(x)f(\alpha y) \leq \alpha f(x)$$

اکنون مجدداً با توجه به قضیه (۷.۱.۲)، تابع f تابعی ICR است.

نتیجه ۳.۳.۲. فرض کنیم $f : X \rightarrow [0, +\infty]$ یک تابع ICR باشد در اینصورت داریم:

$$Supp(f, L) = \{l_{(y, \alpha)} : f_l^*(l_{(y, \alpha)}) \leq 1\}.$$

برهان. داریم:

$$\begin{aligned} Supp(f, L) &= \{l_{(y, \alpha)} : l_{(y, \alpha)} \leq f(x) \quad (\forall x \in X)\} \\ &= \{l_{(y, \alpha)} : \frac{l_{(y, \alpha)}}{f(x)} \leq 1 \quad (\forall x \in X)\} \\ &= \{l_{(y, \alpha)} : \sup_{x \in X} \frac{l_{(y, \alpha)}(x)}{f(x)} \leq 1 \quad (\forall x \in X)\} \\ &= \{l_{(y, \alpha)} : f_l^*(l_{(y, \alpha)}) \leq 1\} \end{aligned}$$

تعریف ۴.۳.۲. تابع قطب بالایی^{۱۰} از تابع $f : X \rightarrow [0, +\infty]$ باشد که به

صورت زیر تعریف می‌شود:

$$f_u^*(l_{(y, \beta)}) = \inf_{x \in X} \frac{u_{(y, \beta)}(x)}{f(x)} \quad (\forall u_{(y, \beta)} \in U). \quad (33.2)$$

با این قرارداد که $\frac{0}{0} = +\infty$ باشد.

گزاره ۵.۳.۲. اگر $f : X \rightarrow [0, +\infty]$ یک تابع باشد در اینصورت:

$$f_u^*(l_{(y, \beta)}) \leq \frac{\beta}{f(\beta y)} \quad (\forall u_{(y, \beta)} \in U).$$

بعلاوه f یک تابع ICR است اگر و تنها اگر:

$$f_u^*(l_{(y, \beta)}) = \frac{\beta}{f(\beta y)} \quad (\forall u_{(y, \beta)} \in U). \quad (34.2)$$

^{۱۰} upper polar function

برهان. بنابر تعریف تابع قطب بالایی که بصورت اینفیم بیان می شود داریم:

$$f_u^*(u_{(y,\beta)}) \leq \frac{u_{(y,\beta)}(x)}{f(x)} \quad (\forall x \in X)$$

از طرفی چون:

$$u_{(y,\beta)}(\beta y) = u_{(\beta y, y, \beta)} = \beta u_{(y, y, \frac{\beta}{\beta})} = \beta$$

بنابراین با فرض $x = \beta y$ داریم:

$$\frac{\beta}{f(\beta y)} = \frac{u_{(y,\beta)}(\beta y)}{f(\beta y)} \geq f_u^*(u_{(y,\beta)}) \implies f_u^*(u_{(y,\beta)}) \leq \frac{\beta}{f(\beta y)} \quad (\forall u_{(y,\beta)} \in U).$$

برای قسمت دوم: \Leftrightarrow) فرض کنیم که f یک تابع ICR بوده و $\beta > 0$ دلخواه و $x, y \in X$ باشند در اینصورت

بنابر قسمت ۴ از قضیه (V.1.۲) داریم:

$$u_{(y,\beta)}(x)f(\beta y) \geq \beta f(x) \implies \frac{u_{(y,\beta)}(x)}{f(x)} \geq \frac{\beta}{f(\beta y)}$$

رابطه اخیر به همراه قرارداد $+ \infty$ نتیجه می دهد که:

$$f_u^*(u_{(y,\beta)}) \geq \frac{\beta}{f(\beta y)} \quad (\forall u_{(y,\beta)} \in U).$$

از طرفی با استفاده از قسمت اول همین قضیه داریم:

$$f_u^*(u_{(y,\beta)}) \leq \frac{\beta}{f(\beta y)}$$

لذا خواهیم داشت:

$$f_u^*(u_{(y,\beta)}) = \frac{\beta}{f(\beta y)} \quad (\forall u_{(y,\beta)} \in U).$$

\Rightarrow بر عکس، فرض کنیم که:

$$f_u^*(u_{(y,\beta)}) = \frac{\beta}{f(\beta y)}$$

لذا:

$$\frac{\beta}{f(\beta y)} = \inf_{x \in X} \frac{u_{(y,\beta)}(x)}{f(x)} \leq \frac{u_{(y,\beta)}(x)}{f(x)} \implies u_{(y,\beta)}(x)f(\beta y) \geq \beta f(x)$$

اکنون مجدداً با توجه به قضیه (۷.۱.۲)، تابع f تابعی ICR است.

تعریف ۶.۳.۲. فرض کنیم $W \subset X \times \mathbb{R}_{++}$ باشد. مجموعه قطب چپ ^{۱۱} W که آنرا بصورت W^l نشان

می دهیم به شکل زیر تعریف می شود:

$$W^l := \{(x, \beta) \in X \times \mathbb{R}_{++} : l_{(\underline{y}, \alpha)}(x) \leq \beta, \quad (\forall (y, \alpha) \in W)\}. \quad (۳۵.۲)$$

گزاره ۷.۳.۲. فرض کنیم $W \subset X \times \mathbb{R}_{++}$ باشد. در اینصورت:

$$W^l = Supp_u(h_W, X \times \mathbb{R}_{++}).$$

که در آن تابع $h_W : X \rightarrow [0, +\infty]$ بصورت زیر تعریف می شود:

$$h_W(y) := \sup\{\alpha > 0 : (y, \alpha) \in W\} \quad (\forall y \in X). \quad (۳۶.۲)$$

با این قرارداد که $0 = \sup \emptyset$ باشد.

^{۱۱} left polar set

برهان. با توجه به روابط (۳۵.۲) و (۱۲.۲) داریم:

$$\begin{aligned}
 W^l &= \{(x, \beta) \in X \times \mathbb{R}_{++} : l_{(\frac{x}{\alpha}, \alpha)}(x) \leq \beta, \quad (\forall (y, \alpha) \in W)\} \\
 &= \{(x, \beta) \in X \times \mathbb{R}_{++} : \frac{1}{u_{(x, \frac{1}{\alpha})}(\frac{y}{\alpha})} \leq \beta, \quad (\forall (y, \alpha) \in W)\} \\
 &= \{(x, \beta) \in X \times \mathbb{R}_{++} : \beta u_{(x, \frac{1}{\alpha})}(\frac{y}{\alpha}) \geq 1, \quad (\forall (y, \alpha) \in W)\} \\
 &= \{(x, \beta) \in X \times \mathbb{R}_{++} : \beta u_{(\frac{x}{\alpha}, x, \frac{1}{\alpha})} \geq 1, \quad (\forall (y, \alpha) \in W)\} \\
 &= \{(x, \beta) \in X \times \mathbb{R}_{++} : u_{(\frac{y}{\beta}, \frac{x}{\alpha}, \frac{1}{\alpha})} \geq 1, \quad (\forall (y, \alpha) \in W)\} \\
 &= \{(x, \beta) \in X \times \mathbb{R}_{++} : \frac{1}{\alpha} u_{(y, \frac{x}{\beta}, \beta)} \geq 1, \quad (\forall (y, \alpha) \in W)\} \\
 &= \{(x, \beta) \in X \times \mathbb{R}_{++} : u_{(\frac{x}{\beta}, \beta)}(y) \geq \alpha, \quad (\forall (y, \alpha) \in W)\} \\
 &= \{(x, \beta) \in X \times \mathbb{R}_{++} : u_{(\frac{x}{\beta}, \beta)}(y) \geq h_W(y), \quad (\forall y \in X)\} \\
 &= Supp_u(h_W, X \times \mathbb{R}_{++}).
 \end{aligned}$$

تعريف ۸.۳.۲. فرض کنیم $W \subset X \times \mathbb{R}_{++}$ باشد. مجموعه قطب راست ^{۱۷} W^r که آنرا بصورت W^r نشان

می‌دهیم به شکل زیر تعريف می‌شود:

$$W^r := \{(y, \alpha) \in X \times \mathbb{R}_{++} : l_{(\frac{y}{\alpha}, \alpha)}(x) \leq \beta, \quad (\forall (x, \beta) \in W)\}. \quad (۳۷.۲)$$

اکنون شبیه گزاره (۷.۳.۲)، گزاره زیر را داریم:

گزاره ۹.۳.۲. فرض کنیم $W \subset X \times \mathbb{R}_{++}$ باشد. در اینصورت:

^{۱۷} right polar set

فصل ۲ آنالیز محدب روی فضاهای برداری توبولوژیکی مرتب شده

$$W^r = \text{Supp}_l(e_W, X \times \mathbb{R}_{++}).$$

که در آن تابع $e_W : X \rightarrow [0, +\infty]$ بصورت زیر تعریف می‌شود:

$$e_W(x) := \inf\{\beta > 0 : (x, \beta) \in W\} \quad (\forall x \in X). \quad (38.2)$$

با این قرارداد که $\inf \emptyset = +\infty$ باشد.

برهان. با توجه به روابط (۳۷.۲) و (۳۸.۲) داریم:

$$\begin{aligned} W^r &:= \{(y, \alpha) \in X \times \mathbb{R}_{++} : l_{(y, \alpha)}(x) \leq \beta, \quad (\forall (x, \beta) \in W)\} \\ &= \{(y, \alpha) \in X \times \mathbb{R}_{++} : l_{(y, \alpha)}(x) \leq e_W(x), \quad (\forall x \in X)\} \\ &= \text{Supp}_l(e_W, X \times \mathbb{R}_{++}). \end{aligned}$$

■

تذکر ۱۰.۳.۲. فرض کنیم $W \subset X \times \mathbb{R}_{++}$ و $W \neq \emptyset$ باشد. بنابر روابط (۵.۲) و (۶.۲) و (۳۵.۲)، W^r یک مجموعه رادیانت است و همچنین α -قطع W^r یعنی $(W^r)^\alpha$ برای هر $\alpha > 0$ روبه بالاست و برای هر $y, y \in X$ -قطع W^r یعنی $(W^r)_y$ مجموعه ای بسته و نرمال در \mathbb{R}_{++} است. همچنین با توجه به روابط (۴.۲) و (۳۷.۲) و (۷.۲)، W^l مجموعه ای همرادیانت است و W^l برای هر $\beta > 0$ رو به پایین است و برای هر $x \in X$ -قطع W^l یعنی $(W^l)_x$ مجموعه ای بسته و همنرمال در \mathbb{R}_{++} است. مجموعه هایی که تحت عملگرهای $W \rightarrow W^l$ و $W \rightarrow W^r$ بسته اند در قضیه زیر بررسی شده اند.

قضیه ۱۱.۳.۲. فرض کنیم $W \subset X \times \mathbb{R}_{++}$ باشد. در اینصورت عبارت های زیر درست هستند:

۱. اگر و تنها اگر W همرادیانت بوده و برای هر $\beta > 0$ ، β -قطع رو به پایین و برای هر $x, x \in X$ -قطع همنرمال بسته دارد.

$y \in X$ اگر و تنها اگر $W = W^{lr}$ رادیانت بوده و برای هر $\alpha > 0$ - مقطع رو به بالا و برای هر y - مقطع نرمال بسته دارد.

برهان. ۱. فرض کنیم $W = W^{rl}$ باشد. در اینصورت $W = (W^r)^l$ و طبق تذکر (۱۰.۳.۲) که قطب $x, x \in X$ چپ هر مجموعه، همرادیانت بوده و برای هر $\beta > 0$ - مقطع رو به پایین و برای هر $x \in X$ - مقطع همنormal بسته دارد حکم برقرار است.
برعکس، فرض کنیم W مجموعه ای همرادیانت باشد که برای هر $\beta > 0$ - مقطع رو به پایین و برای هر $x \in X$ - مقطع همنormal بسته دارد، در اینصورت بنابر گزاره (۱۴.۲.۲) یک تابع ICR یکتا_i f چنان موجود است که:

$$W = Supp_u(f, X \times \mathbb{R}_{++}) \quad , \quad f = \inf\{\beta > 0 : (x, \beta) \in W\}$$

حال با توجه به گزاره (۱۴.۲.۲) و رابطه (۳۸.۲) نتیجه می گیریم:
همچنین با توجه به گزاره (۹.۳.۲) داریم:

$$W^r = Supp_l(e_W, X \times \mathbb{R}_{++}) = Supp_l(f, X \times \mathbb{R}_{++})$$

از طرفی بنابر تذکر (۱۰.۳.۲)، W^r مجموعه ای رادیانت بوده که α - مقطع آن رو به بالاست و همچنین y - مقطع آن مجموعه ای نرمال و بسته است بنابراین طبق گزاره (۱۳.۲.۲) یک تابع یکتا_i g چنان موجود است که:

$$Supp_l(g, X \times \mathbb{R}_{++}) = W^r \quad , \quad g = \sup\{\alpha > 0 : (y, \alpha) \in W\}$$

حال با توجه به رابطه (۳۶.۲) و تعریف g داریم:

$$g = h_{W^r}$$

از طرفی چون g یکتاست و همچنین:

$$Supp_l(g, X \times \mathbb{R}_{++}) = W^r = Supp_l(f, X \times \mathbb{R}_{++})$$

لذا:

$$f = g = h_{W^r}$$

اکنون با توجه به گزاره (۷.۳.۲) داریم:

$$(W^r)^l = W^{rl} = Supp_u(h_{W^r}, X \times \mathbb{R}_{++}) = Supp_u(f, X \times \mathbb{R}_{++}) = W$$

$$\Rightarrow W^{rl} = W$$

و حکم ثابت است.

۲. فرض کنیم $W = W^{lr} = W^l$ باشد. بنابراین $W = (W^l)^r$ و طبق تذکر (۱۰.۳.۲) که قطب راست هر مجموعه، رادیانت بوده و α -قطع آن برای هر $y \in X$ رو به بالا و y -قطع آن برای هر $y \in X$ نرمال بسته است حکم برقرار است.

برعکس، فرض کنیم W مجموعه ای رادیانت بوده و α -قطع آن رو به بالا و y -قطع نرمال بسته داشته باشد. نشان می دهیم که $W = W^{lr}$

بنابر گزاره (۱۳.۲.۲) تابع ICR یکتای f چنان موجود است که:

$$W = Supp_l(f, X \times \mathbb{R}_{++}) \quad (۳۹.۲)$$

$$f(y) = \sup\{\alpha > 0 : (y, \alpha) \in W\} \quad (\forall y \in X)$$

فصل ۲. آنالیز محدب روی فضاهای برداری توبولوژیکی مرتب شده

۵۹

اکنون با توجه به گزاره (۱۳.۲.۲) و رابطه (۳۶.۲) نتیجه می‌گیریم:

همچنین با توجه به گزاره (۷.۳.۲) داریم:

$$W^l = \text{Supp}_u(h_w, X \times \mathbb{R}_{++}) = \text{Supp}_u(f, X \times \mathbb{R}_{++})$$

$$W^l = \text{Supp}_u(f, X \times \mathbb{R}_{++}) \quad (40.2)$$

از طرفی بنابر تذکر (۱۰.۳.۲) می‌دانیم که W^l مجموعه‌ای همرا迪انت بوده و برای هر $\alpha > 0$ ، $(W^l)^\alpha$ رو به پایین و برای هر $x \in X$ ، $x \in (W^l)_x$ همنرمال و بسته است لذا طبق گزاره (۱۴.۲.۲) تابع یکتای g چنان موجود است که:

$$W^l = \text{Supp}_u(g, X \times \mathbb{R}_{++}) \quad g(x) = \inf\{\beta > 0 : (x, \beta) \in W^l\}$$

حال با توجه به رابطه (۳۸.۲) و تعریف g داریم:

$$g = e_{W^l}$$

از طرفی بنابر رابطه (۴۰.۲) و اینکه g یکتاست داریم:

$$\text{Supp}_u(g, X \times \mathbb{R}_{++}) = W^l = \text{Supp}_u(f, X \times \mathbb{R}_{++})$$

لذا:

$$f = g = e_{W^l}$$

فصل ۲ آنالیز محدب روی فضاهای برداری تپولوژیکی مرتب شده

اکنون با توجه به گزاره (۹.۳.۲) و رابطه (۳۹.۲) داریم:

$$\begin{aligned} (W^l)^r &= W^{lr} \\ &= \text{Supp}_l(e_{W^l}, X \times \mathbb{R}_{++}) \\ &= \text{Supp}_l(f, X \times \mathbb{R}_{++}) = W \end{aligned}$$

بنابراین:

$$W^{lr} = W.$$

بسیاری از کاربردهای تحدب بر پایه خاصیت جداسازی است. درواقع یکی از نتایج مهم در آنالیز محدب این است که هر نقطه خارج از یک مجموعه محدب بسته را می‌توان با یک تابع خطی جدا کرد. بعضی از مفاهیم جداسازی مجموعه‌های رادیانت و همرادیانت در مرجع [۲۲] معرفی و مطالعه شده‌اند. در قضیه زیر نوعی از خاصیت جداسازی را برای رده مشخصی از مجموعه‌های همرادیانت بوسیله یک تابع ICR مقدماتی ارائه می‌دهیم.

قضیه ۱۲.۳.۲. فرض کنیم $W \subset X \times \mathbb{R}_{++}$ باشد. در اینصورت عبارات زیر معادل اند:

۱. W یک مجموعه همرادیانت است که β -قطع آن برای هر x ، رو به پایین و x -قطع آن

برای هر $x \in X$ ، همنرمال بسته است.

۲. برای هر $(y, \alpha) \in X \times \mathbb{R}_{++}$ وجود دارد (x_0, β_0) بطوریکه:

$$\frac{1}{\beta} l_{(y, \alpha)}(x) \leq 1 < \frac{1}{\beta_0} l_{(y, \alpha)}(x_0) \quad (\forall (x, \beta) \in W)$$

برهان. ۱ به ۲): فرض کنیم که W مجموعه‌ای با شرایط ذکر شده در قسمت ۱ باشد و همچنین:

$$(x_0, \beta_0) \notin W$$

در اینصورت بنابر قضیه (۱۱.۳.۲) چون $W = W^{rl}$ بنابراین:

$$(x_0, \beta_0) \notin W^{rl} \implies (x_0, \beta_0) \notin (W^r)^l$$

اما بنابر رابطه (۳۷.۲) نتیجه می‌گیریم که $(\tilde{y}, \alpha) \in W^r$ چنان موجود است که:

$$l_{(\frac{\tilde{y}}{\alpha}, \alpha)}(x_0) > \beta_0, \quad l_{(\frac{\tilde{y}}{\alpha}, \alpha)}(x) \leq \beta \quad (\forall (x, \beta) \in W)$$

حال با فرض $\frac{\tilde{y}}{\alpha} = y$ داریم:

$$\begin{aligned} l_{(y, \alpha)}(x) \leq \beta &\implies \frac{1}{\beta} l_{(y, \alpha)}(x) \leq 1 \\ l_{(y, \alpha)}(x_0) > \beta_0 &\implies \frac{1}{\beta_0} l_{(y, \alpha)}(x_0) > 1 \end{aligned}$$

که از روابط اخیر نتیجه لازم بدست می‌آید و داریم:

$$\frac{1}{\beta} l_{(y, \alpha)}(x) \leq 1 < \frac{1}{\beta_0} l_{(y, \alpha)}(x_0).$$

۲ به ۱) فرض کنیم که شرایط قسمت ۲ برقرار باشد. بنابر قضیه (۱۱.۳.۲) کافی است نشان دهیم که:

$$W = W^{rl}$$

برای این منظور نشان می‌دهیم:

$$W \subset W^{rl} \quad , \quad W^{rl} \subset W.$$

اولاً اگر به خلف $W^{rl} \not\subset W$ در اینصورت:

$$\exists (x_1, \beta_1) \in W^{rl} : (x_1, \beta_1) \notin W$$

و چون W بنابر فرض قسمت ۲ داریم:

$$\exists (y, \alpha) \in X \times \mathbb{R}_{++} : \frac{1}{\beta} l_{(y, \alpha)}(x) \leq 1 < \frac{1}{\beta_1} l_{(y, \alpha)}(x_1) \quad (\forall (x, \beta) \in W) \quad (41.2)$$

لذا:

$$\begin{aligned} \frac{1}{\beta} l_{(y, \alpha)}(x) \leq 1 &\implies l_{(y, \alpha)}(x) \leq \beta \\ &\implies l_{(\frac{\alpha y}{\alpha}, \alpha)}(x) \leq \beta \\ &\implies (\alpha y, \alpha) \in W^r \end{aligned}$$

حال چون $(x_1, \beta_1) \in W^{rl}$ و $(\alpha y, \alpha) \in W^r$ بنابراین:

$$\begin{aligned} l_{(\frac{\alpha y}{\alpha}, \alpha)}(x_1) \leq \beta_1 &\quad (\forall (y, \alpha) \in W^r) \\ \implies l_{(y, \alpha)}(x_1) \leq \beta_1 &\quad (\forall (y, \alpha) \in W^r) \\ \implies \frac{1}{\beta_1} l_{(y, \alpha)}(x_1) \leq 1 & \end{aligned}$$

که متناقض با (41.2) است لذا فرض خلف باطل بوده و داریم:

$$W^{rl} \subset W.$$

اکنون نشان می دهیم که $W \subset W^{rl}$ است. برای اینکار فرض می کنیم $(x, \beta) \in W$ دلخواه باشد.

چون برای هر $(y, \alpha) \in W^r$ داریم:

$$l_{(\frac{y}{\alpha}, \alpha)}(x) \leq \beta$$

لذا بنابر تعریف W^{rl} داریم:

$$(x, \beta) \in W^{rl}$$

بنابراین:

$$W \subset W^{rl}$$

فصل ۲. آنالیز محدب روی فضاهای برداری توبولوژیکی مرتب شده

۶۳

و نهایتاً نتیجه می‌شود:

$$W = W^{rl}$$

■

در قضیه زیر نوعی از خاصیت جداسازی را برای رده خاصی از مجموعه‌های رادیانت بوسیله یک تابع ICR مقدماتی ارائه می‌دهیم:

قضیه ۱۳.۳.۲. فرض کنیم $W \subset X \times \mathbb{R}_{++}$ باشد. در اینصورت عبارات زیر معادل‌اند:

۱. W یک مجموعه رادیانت است که α -قطع آن برای هر $\alpha > 0$ ، رو به بالا و y -قطع آن برای هر

$y \in X$ ، نرمال بسته است.

۲. برای هر $(y, \alpha) \in W$ وجود دارد $(x, \beta) \in X \times \mathbb{R}_{++}$ بطوریکه:

$$\frac{1}{\alpha} u_{(x, \beta)}(y_0) < 1 \leq \frac{1}{\alpha} u_{(x, \beta)}(y) \quad (\forall (y, \alpha) \in W).$$

برهان . ۱ به ۲): فرض کنیم که W مجموعه‌ای با شرایط ذکر شده در قسمت ۱ باشد و همچنین $(y_0, \alpha_0) \in W$ در اینصورت بنابر قضیه (۱۱.۳.۲) چون $W = W^{lr}$ بنابراین:

$$(y_0, \alpha_0) \notin W^{lr} \implies (y_0, \alpha_0) \notin (W^l)^r$$

اما بنابر رابطه (۳۵.۲) نتیجه می‌گیریم که $\tilde{x}, \beta \in W^l$ چنان موجود است که:

$$l_{(\frac{y_0}{\alpha_0}, \beta)}(\tilde{x}) \leq \beta \quad (\forall (y, \alpha) \in W), \quad l_{(\frac{y_0}{\alpha_0}, \beta)}(\tilde{x}) > \beta$$

بنابراین داریم:

$$\begin{aligned}
 l_{(\frac{y}{\alpha}, \beta)}(\tilde{x}) \leq \beta &\implies l_{(\tilde{x}, \frac{y}{\alpha}, \beta)} \leq \beta \\
 &\implies \frac{1}{\beta} \leq \frac{1}{l_{(\tilde{x}, \frac{y}{\alpha}, \beta)}} \\
 &\implies \frac{1}{\beta} \leq u\left(\frac{y}{\alpha}, \tilde{x}, \frac{1}{\alpha}\right) = \frac{1}{\alpha}u(y, \tilde{x}, \frac{\alpha}{\alpha}) \\
 &\implies 1 \leq \frac{1}{\alpha} \times \beta \times u(y, \tilde{x}, 1) = \frac{1}{\alpha}u(y, \frac{\tilde{x}}{\beta}, \beta) \\
 &\implies 1 \leq \frac{1}{\alpha}u(y, \frac{\tilde{x}}{\beta}, \beta)
 \end{aligned}$$

حال با فرض $x = \frac{\tilde{x}}{\beta}$ داریم:

$$1 \leq \frac{1}{\alpha}u_{(x, \beta)}(y).$$

با روشی مشابه با آنچه انجام شد داریم:

$$\frac{1}{\alpha}u_{(x, \beta)}(y_0) < 1$$

لذا نتیجه لازم بدست می‌آید:

$$\frac{1}{\alpha}u_{(x, \beta)}(y_0) < 1 \leq \frac{1}{\alpha}u_{(x, \beta)}(y).$$

۲ به ۱) فرض کنیم که شرایط قسمت ۲ برقرار باشد. بنابر قضیه (۱۱.۳.۲) کافی است نشان دهیم که

$$W^{lr} \subset W \subset W^{lr} \quad W = W^{lr}$$

اولاً اگر به خلف $W^{lr} \not\subset W$ در اینصورت:

$$\exists (y_1, \alpha_1) \in W^{lr} : (y_1, \alpha_1) \notin W$$

و چون $W \not\subset (y_1, \alpha_1)$ بنابر فرض قسمت ۲ داریم:

$$\exists (x, \beta) \in X \times \mathbb{R}_{++} : \frac{1}{\alpha_1}u_{(x, \beta)}(y_1) < 1 \leq \frac{1}{\alpha}u_{(x, \beta)}(y) \quad (\forall (y, \alpha) \in W) \quad (42.2)$$

فصل ۲. آنالیز محدب روی فضاهای برداری توبولوژیکی مرتب شده

۶۵

لذا:

$$\begin{aligned}
 1 \leq \frac{1}{\alpha} u_{(x,\beta)}(y) &\implies \frac{1}{\alpha} \geq \frac{1}{u_{(x,\beta)}(y)} = l(x, y, \frac{1}{\beta}) \\
 &\implies \frac{1}{\alpha} \geq l(x, y, \frac{1}{\beta}) = \frac{1}{\beta} l(\beta x, y, 1) \\
 &\implies \frac{1}{\alpha} \geq \frac{1}{\beta} l(\beta x, y, 1) \\
 &\implies \beta \geq \alpha l(\beta x, y, 1) = l(\beta x, \frac{y}{\alpha}, \alpha) \\
 &\implies l_{(\frac{y}{\alpha}, \alpha)}(\beta x) \leq \beta \\
 &\implies (\beta x, \beta) \in W^l
 \end{aligned}$$

حال چون $(y_1, \alpha_1) \in W^{lr}$ و $(\beta x, \beta) \in W^l$ بنا بر این:

$$\begin{aligned}
 l_{(\frac{y_1}{\alpha_1}, \alpha_1)}(\beta x) \leq \beta &\implies l(\beta x, \frac{y_1}{\alpha_1}, \alpha_1) \leq \beta \\
 &\implies \alpha_1 l(\beta x, y_1, 1) \leq \beta \\
 &\implies \frac{\alpha_1}{u(y_1, \beta x, 1)} \leq \beta \\
 &\implies \alpha_1 \leq \beta u(y_1, \beta x, 1) = u(y_1, x, \beta) \\
 &\implies \frac{1}{\alpha_1} u(x, \beta)(y_1) \geq 1
 \end{aligned}$$

که متناقض با (۴۲.۲) است لذا فرض خلف باطل بوده و داریم:

$$W^{lr} \subset W.$$

اکنون نشان می دهیم که $W \subset W^{lr}$ است. برای اینکار فرض می کنیم $(y, \alpha) \in W$ دلخواه باشد.

چون برای هر $(x, \beta) \in W^l$ داریم:

$$l_{(\frac{y}{\alpha}, \alpha)}(x) \leq \beta$$

فصل ۲. آنالیز محدب روی فضاهای برداری توپولوژیکی مرتب شده

لذا بنابر تعریف W^{lr} داریم:

$$(y, \alpha) \in W^{lr}$$

پس:

$$W \subset W^{lr}$$

و نهایتاً نتیجه می‌شود که:

$$W = W^{lr}.$$



۴.۲ توابع IPH و ICR

تحدب محض توابع IPH روی فضاهای برداری توبولوژیک در مرجع [۴] و [۱۵] مطالعه شده اند. اینکه توابع IPH و توابع ICR با هم ارتباط نزدیکی دارند آشناست. (مثلا مرجع [۱۸] را ببینید) در این بخش زیردیفرانسیل توابع ICR را به کمک توابع IPH که ساده‌تر هستند مشخص می‌کنیم برای این منظور به تعریف زیر نیازمندیم:

تعریف ۴.۲.۱. فرض کنیم $[۰, +\infty] \rightarrow X$: f یک تابع باشد. در اینصورت تابع توسعی همگن مثبت^{۱۳} از f که با \hat{f} نشان می‌دهیم بصورت زیر تعریف می‌شود:

$$\hat{f} : X \times \mathbb{R}_{++} \cup \{(۰, ۰)\} \rightarrow [۰, +\infty]$$

$$\hat{f}(x, \lambda) := \lambda f\left(\frac{x}{\lambda}\right) \quad : \quad x \in X, \lambda > ۰, \hat{f}(۰, ۰) = ۰.$$

همچنین رابطه ترتیب طبیعی^{۱۴} نسبت به $S \times \mathbb{R}_{++}$ روی فضای $X \times \mathbb{R}_{++}$ را بصورت زیر در نظر می‌گیریم:

$$(x_۱, c_۱) \leq (x_۲, c_۲) \iff (x_۲ - x_۱) \in S, c_۱ \leq c_۲.$$

نتیجه زیر روی مخروط \mathbb{R}_+^n در مرجع [۱] اثبات شده است و می‌تواند برای فضاهای برداری توبولوژیک با اثباتی مشابه توسعی داده شود.

قضیه ۴.۲.۲. تابع $[۰, +\infty] \rightarrow X$: f یک تابع ICR است اگر و تنها اگر توسعی بطور مثبت همگن آن یعنی $(\hat{f}(x, \lambda)$ روی هر دو متغیر x و λ صعودی باشد.

^{۱۳}Positively Homogeneous extension function

^{۱۴}Natural Order

برهان. فرض کنیم برای هر $f(x) \geq 0$ ، $x \in X$ ، f تابعی ICR باشد. لذا:

$$\hat{f}(x, \lambda) = \lambda f\left(\frac{x}{\lambda}\right) \geq 0$$

اکنون دو نقطه (x_1, λ_1) و (x_2, λ_2) را در نظر می‌گیریم.

داریم:

$$\begin{aligned} \hat{f}(x_1, \lambda_1) &= \lambda_1 f\left(\frac{x_1}{\lambda_1}\right) \\ &\geq \lambda_1 f\left(\frac{x_2}{\lambda_1}\right) \\ &= \lambda_1 f\left(\frac{\lambda_2}{\lambda_1} \cdot \frac{x_2}{\lambda_2}\right) \\ &\geq \lambda_2 f\left(\frac{x_2}{\lambda_2}\right) \\ &= \hat{f}(x_2, \lambda_2) \end{aligned}$$

لذا \hat{f} یک تابع صعودی است.

برعکس، فرض کنیم \hat{f} تابعی صعودی باشد، در اینصورت داریم:

و در حالت خاص:

$$f(0) = \hat{f}(0, 1) \geq 0$$

حال اگر $x_1 \geq x_2$ باشد آنگاه:

$$f(x_1) = \hat{f}(x_1, 1) \geq \hat{f}(x_2, 1) = f(x_2)$$

بنابراین f صعودی است.

فرض کنیم $(\lambda x, \lambda) \in \mathbb{R}^n \times \mathbb{R}$ باشد در اینصورت داریم:

بنابراین:

$$\lambda f(x) = \hat{f}(\lambda x, \lambda) \leq \hat{f}(\lambda x, 1) = f(\lambda x)$$

و اگر $\circ = \lambda$ باشد آنگاه:

$$\circ = \lambda f(x) \leq f(\circ) = f(\lambda x)$$

لذا f یک تابع ICR است. ■

تذکر ۳.۴.۲. فرض کنیم f یک تابع ICR و \hat{f} توسعی بطور مثبت همگن آن باشد که روی $X \times \mathbb{R}_{++}$ تعریف شده است. درینصورت \hat{f} یک تابع IPH است.

برهان. اولاً با توجه به قضیه (۲.۴.۲) تابع \hat{f} صعودی است. دوماً \hat{f} همگن مثبت نیز می‌باشد زیرا برای هر $(x, \lambda) \in X \times \mathbb{R}_{++}$ داریم:

$$\hat{f}(\alpha(x, \lambda)) = \hat{f}(\alpha x, \alpha \lambda) = \alpha \lambda \hat{f}\left(\frac{\alpha x}{\alpha \lambda}\right) = \alpha \left(\lambda f\left(\frac{x}{\lambda}\right)\right) = \alpha \hat{f}(x, \lambda)$$

بنابراین \hat{f} یک تابع IPH است. ■

نتایج زیر نقش مهمی در رسیدن به هدف بازی می‌کنند.

قضیه ۴.۴.۲. فرض کنیم $p : X \rightarrow [\circ, +\infty]$ یک تابع باشد. درینصورت p یک تابع IPH است اگر و تنها اگر p تابعی Ω -محدب باشد که در آن:

$$\Omega := \{l_y : y \in X\}, \quad l_y(x) = \max\{\lambda \geq \circ : \lambda y \leq x\}.$$

برهان. به قضیه (۳.۲) از مرجع [۱۵] مراجعه شود. ■

اکنون تعریف می‌کنیم:

$$\tilde{L} := \{\tilde{l}_{(y, \alpha)} : l_{(y, \alpha)} \in L\}$$

که در آن داریم:

$$\tilde{l}_{(y, \alpha)}(x, c) := l_{(y, \frac{c}{\alpha})}(x) \quad (\forall (x, c) \in X \times \mathbb{R}_{++}^n).$$

تذکر ۴.۲.۵. فرض کنیم $f : X \rightarrow [0, +\infty]$ یک تابع ICR باشد. در اینصورت \hat{f} یعنی توسعه بطور مثبت همگن آن یک تابع \tilde{L} -محدب است. در اینحالت Ω در قضیه (۴.۴.۲) دقیقاً همان \tilde{L} است.

از طرف دیگر داریم:

$$\hat{f}(x, c) = cf\left(\frac{x}{c}\right) = \sup_L cl_{(y, \alpha)}\left(\frac{x}{c}\right) = \sup_{\tilde{L}} \tilde{l}_{(y, \frac{1}{\alpha})}(x, c) \quad (\forall x \in X, c > 0).$$

قضیه ۶.۴.۲. فرض کنیم $p : X \rightarrow [0, +\infty]$ یک تابع IPH باشد و $p(x) \neq 0$. در اینصورت:

$$\partial_{\Omega} p(x) = \{l_y \in \Omega : l_y(x) = p(y), p(x) = 1\}.$$

برهان. به قضیه (۲.۵) از مرجع [۴] مراجعه شود. ■

اکنون توصیفی از زیردیفرانسیل $(y) \partial_{\tilde{L}} f$ را ارائه می‌دهیم:

قضیه ۷.۴.۲. فرض کنیم $f : X \rightarrow [0, +\infty]$ یک تابع ICR باشد و $x_* \in X$ چنان باشد که $f(x_*) \neq 0$. در اینصورت داریم:

$$\partial_{\tilde{L}} f(x_*) = \{\tilde{l}_{(y, \alpha)} : f(x_*) = l_{(y, \alpha)}(x_*), f(\alpha y) = \alpha\}.$$

برهان. چون f یک تابع ICR است لذا بنابر تذکر (۳.۴.۲) تابع توسعه همگن مثبت آن یعنی \tilde{f} یک تابع صعودی و لذا IPH است. از طرفی بنابر قضیه (۶.۴.۲) زیر دیفرانسیل یک تابع IPH که $p : X \rightarrow [0, +\infty]$ باشد بصورت زیر است:

$$\partial_{\Omega} p(x) = \{l_y \in \Omega : l_y(x) = p(y), p(x) = 1\}$$

$$, \Omega := \{l_y : y \in X\}$$

همچنین می‌دانیم که:

$$l_{(y, \alpha)}(x_*) = \tilde{l}_{(y, \frac{1}{\alpha})}(x_*, 1)$$

فصل ۲. آنالیز محدب روی فضاهای برداری توبولوژیکی مرتب شده

۷۱

۶

$$f(x_*) = 1 \cdot f\left(\frac{x_*}{1}\right) = \hat{f}(x_*, 1)$$

و بعلاوه اگر:

$$\hat{f}\left(y, \frac{1}{\alpha}\right) = 1$$

آنگاه:

$$\frac{1}{\alpha} f(\alpha y) = 1$$

واز آنجا:

$$f(\alpha y) = \alpha$$

لذا:

$$\partial_{\tilde{L}} \hat{f}(x_*, 1) = \{\tilde{l}_{(y, \alpha)} : \hat{f}(x_*, 1) = \tilde{l}_{(y, \frac{1}{\alpha})}(x_*, 1), \hat{f}(y, \frac{1}{\alpha}) = 1\}$$

$$\implies \partial_{\tilde{L}} f(x_*) = \{\tilde{L}_{(y, \alpha)} : f(x_*) = l_{(y, \alpha)}(x_*), f(\alpha y) = \alpha\}$$

بنابراین حکم ثابت است. ■

مثال ۸.۴.۲. فرض کنیم $X = \mathbb{R}^n$ و $S = \mathbb{R}_+^n$ یعنی همه بردارهای با مختصات نامنفی در \mathbb{R}^n باشد.

بنابراین حکم ثابت است. ■

$$l(x, y, \alpha) = \begin{cases} \min\{\min_{i \in I_+(y)} \frac{x_i}{y_i}, \alpha\} & (x \in K_y^+) \\ \alpha & (x \notin K_y^+)\end{cases}$$

برای هر $x, y \in \mathbb{R}^n$ که در آن K_y^+ بصورت زیر است:

$$K_y^+ := \left\{ x \in \mathbb{R}^n : \forall i \in I_+(y) \cup I_-(y), x_i \geq 0; \max_{i \in I_-(y)} \frac{x_i}{y_i} \leq \min_{i \in I_+(y)} \frac{x_i}{y_i} \right\}$$

اکنون فرض کنیم $f : \mathbb{R}_+^n \rightarrow [0, +\infty]$ یک تابع ICR باشد و $x_* \in X$ چنان باشد که

$f(x_*) \neq 0, +\infty$ در این صورت:

$$\partial_{\tilde{L}} f(x_*) = \left\{ \tilde{l}_{(y, \alpha)} : f(x_*) = \min \left\{ \min_{i \in I_+(y)} \frac{(x_*)_i}{y_i}, \alpha \right\}, \quad f(\alpha y) = \alpha \right\}$$

که در آن برای هر $x \in \mathbb{R}_+^n$ و هر $c > 0$ داریم:

$$\tilde{l}_{(y, \alpha)}(x, c) = \begin{cases} \min \left\{ \min_{i \in I_+(y)} \frac{x_i}{y_i}, \frac{c}{\alpha} \right\} & (x \in K_y^+) \\ & (x \notin K_y^+) \end{cases}$$

برهان. چون f تابع ICR است لذا بنابر قضیه (۷.۴.۲) زیردیفرانسیل آن بصورت زیر است:

$$\partial_{\tilde{L}} f(x_*) = \{\tilde{l}_{(y, \alpha)} : f(x_*) = l_{(y, \alpha)}(x_*), f(\alpha y) = \alpha\}$$

اما:

$$l_{(y, \alpha)}(x_*) = l_{(x_*, y, \alpha)} = \min \left\{ \min_{i \in I_+(y)} \frac{(x_*)_i}{y_i}, \alpha \right\}$$

بنابراین حکم ثابت است. ■

فصل ۳

بهینه سازی تفاضل توابع هم را دیانت صعودی

در این فصل، ابتدا مساله تفاضل دو تابع هم را دیانت صعودی و همچنین مساله دوگان آن را مورد بررسی قرار می دهیم، همچنین شرایط لازم و کافی را برای مینیمم کردن تفاضل توابع بطور اکید ICR ارائه می دهیم.

۱.۳ شرایط بهینگی دوگان برای تفاضل توابع ICR

در این بخش، مسئله مینیمم تفاضل دو تابع ICR و مسئله دوگان آن را ارائه می کنیم سپس قضایایی در ارتباط با این دو مسئله را بیان می کنیم.

فرض کنیم $[0, +\infty] \rightarrow X$ تابع p, q سره ای باشند که:

$$\text{dom } p \supset \text{dom } q$$

فرض کنیم که:

$$(+\infty) - (+\infty) = +\infty$$

همچنین فرض کنیم که $f = q - p$ یعنی:

$$f(x) = \begin{cases} q(x) - p(x) & : x \in \text{dom } q \\ +\infty & : x \notin \text{dom } q \end{cases}$$

مسئله اکسترمال^۱ (نهایی) زیر را در نظر می گیریم:

$$\min f(x) \quad \text{subject to } x \in X. \quad (1.3)$$

اگر $p(y) = +\infty$ در اینصورت $y \in \text{dom } q$ چنان موجود است که $\text{dom } p \not\supset \text{dom } q$ لذا

بنابراین:

$$\inf_{x \in X} [q(x) - p(x)] \leq q(y) - p(y) = -\infty$$

لذا:

$$\inf_{x \in X} [q(x) - p(x)] = -\infty$$

و مسئله (1.3) بدیهی است. بنابراین فرض می کنیم:

$$\inf_{x \in X} f(x) > -\infty$$

که نتیجه می دهد:

$$\text{dom } q \subset \text{dom } p.$$

اکنون مسئله زیر را درنظر می گیریم:

$$\min (p^*(l) - q^*(l)) \quad \text{subject to } l \in \text{dom } q^*. \quad (2.3)$$

این مسئله، مسئله دوگان^۲ نسبت به مسئله (1.3) نامیده می شود.

در زیر فرمول تولند-سینگر^۳ را ارائه می دهیم که از مراجع [۱۹] و [۲۱] گرفته شده است:

^۱ Extremal

^۲ Dual problem

^۳ Toland - Singer

قضیه ۳.۱.۱. فرض کنیم Z یک مجموعه و U مجموعه همه توابع خطی محض حقیقی مقدار تعريف شده

روی Z باشد. همچنین فرض کنیم:

$$g, h : Z \rightarrow (-\infty, +\infty]$$

تابع H_U - محدب سره باشند چنان که:

$$\inf_{x \in X} [g(x) - h(x)] > -\infty$$

دراينصورت:

$$\inf\{g(x) - h(x) : x \in Z\} = \inf\{h^*(l) - g^*(l) : l \in U\}. \quad (3.3)$$

برهان. فرض کنیم:

$$\gamma' := \inf\{g(x) - h(x) : x \in Z\} \quad \gamma \leq \gamma'$$

دراينصورت بنابر قضیه ۱۵.۸ از مرجع [۱۷] داریم:

$$Supp(g, H_U) \supset Supp(h, H_U) - (0, \gamma) \quad (4.3)$$

و چون:

$$Supp(g, H_U) = epi(g^*) \quad , \quad Supp(h, H_U) = epi(h^*)$$

نتیجه می گیریم که رابطه (۴.۳) با نامساوی:

$$g^* \leq (\tilde{h})^* = h^* - \gamma.$$

معادل است که:

$$\tilde{h}(x) = h(x) + \gamma$$

از طرفی چون: $\gamma' > -\infty$ لذا:

$$dom h^* \subset dom g^*, \quad h^* - g^* \geq \gamma'.$$

بنابراین با فرض:

$$\gamma'' := \inf_{l \in U} \{h^*(l) - g^*(l)\}$$

داریم:

$$\gamma'' \geq \gamma'.$$

اکنون این نتیجه را برای توابع h^* و g^* بکار می بریم و چون $h^{**} = h$ و $g^{**} = g$ لذا: $\gamma'' \geq \gamma'$

بنابراین: $\gamma' = \gamma''$.

گزاره زیر مستقیماً از قضیه (۱.۱.۳) بدست می آید:

گزاره ۲.۱.۳. فرض کنیم $[0, +\infty]$ سره ICR چنان باشند که:

$$\inf_{x \in X} [q(x) - p(x)] > -\infty$$

درایینصورت:

$$\inf \{q(x) - p(x) : x \in X\} = \inf \{p^*(l_{(y,\alpha)}) - q^*(l_{(y,\alpha)}) : l_{(y,\alpha)} \in L\}.$$

برهان . چون توابع H ، ICR - محدب می باشند و توابع اتصال $l_{(y,\alpha)}$ خطی محض اند لذا بنابر قضیه

(۱.۱.۳) حکم ثابت است. ■

لم ۳.۱.۳. فرض کنیم $p, q : X \rightarrow [0, +\infty]$ توابع ICR باشند و $x \in X$ چنان باشد که:

$$p(x) + q(x) < +\infty$$

و فرض کنیم که $\epsilon, \delta > \max\{p(x), q(x)\}$ دلخواه باشند در اینصورت:

$$l_{\left(\frac{x}{\epsilon}, \epsilon\right)} \in [\partial_L p(x) \cap \partial_L q(x)].$$

بعلاوه داریم:

$$p^*(l_{\left(\frac{x}{\epsilon}, \epsilon\right)}) - q^*(l_{\left(\frac{x}{\epsilon}, \epsilon\right)}) = p^*(l_{\left(\frac{x}{\delta}, \delta\right)}) - q^*(l_{\left(\frac{x}{\delta}, \delta\right)}) = q(x) - p(x).$$

برهان. چون $\epsilon < p(x)$ است و همچنین:

$$l_{\left(\frac{x}{\epsilon}, \epsilon\right)}(x) = l(x, \frac{x}{\epsilon}, \epsilon) = \epsilon l(x, x, 1) = \epsilon$$

بنابراین طبق قضیه (۵.۲.۲) داریم:

$$\begin{aligned} p(x) < \epsilon &= l_{\left(\frac{x}{\epsilon}, \epsilon\right)}(x) \\ \implies p(x) &< l_{\left(\frac{x}{\epsilon}, \epsilon\right)}(x) \\ \implies l_{\left(\frac{x}{\epsilon}, \epsilon\right)} &\in \partial_L p(x). \end{aligned}$$

بطور مشابه چون:

$$q(x) < \epsilon \quad , \quad l_{\left(\frac{x}{\epsilon}, \epsilon\right)}(x) = \epsilon$$

لذا:

$$q(x) < l_{\left(\frac{x}{\epsilon}, \epsilon\right)}(x) \implies l_{\left(\frac{x}{\epsilon}, \epsilon\right)}(x) \in \partial_L q(x)$$

بنابراین:

$$l \frac{x}{(\frac{1}{\varepsilon}, \varepsilon)} \in [\partial_L p(x) \cap \partial_L q(x)].$$

حال چون:

$$l \frac{x}{(\frac{1}{\varepsilon}, \varepsilon)} \in \partial_L p(x)$$

لذا بنابر تعریف (۳۴.۲.۱) داریم:

$$\begin{aligned} p^*(l \frac{x}{(\frac{1}{\varepsilon}, \varepsilon)}) &= l \frac{x}{(\frac{1}{\varepsilon}, \varepsilon)} - p(x) \\ , q^*(l \frac{x}{(\frac{1}{\varepsilon}, \varepsilon)}) &= l \frac{x}{(\frac{1}{\varepsilon}, \varepsilon)} - q(x) \end{aligned}$$

لذا:

$$p^*(l \frac{x}{(\frac{1}{\varepsilon}, \varepsilon)}) - q^*(l \frac{x}{(\frac{1}{\varepsilon}, \varepsilon)}) = l \frac{x}{(\frac{1}{\varepsilon}, \varepsilon)} - p(x) - [l \frac{x}{(\frac{1}{\varepsilon}, \varepsilon)} - q(x)] = q(x) - p(x). \quad (5.3)$$

روندي مشابه برای δ بجای ε نشان مي دهد:

$$p^*(l \frac{x}{(\frac{1}{\delta}, \delta)}) - q^*(l \frac{x}{(\frac{1}{\delta}, \delta)}) = q(x) - p(x) \quad (5.4)$$

حال با توجه به رابطه های (۵.۳) و (۵.۴) حکم ثابت است. ■

لم ۴.۱.۳. فرض کنیم $x_1, x_2 \in X$ توابع ICR باشند. همچنین فرض کنیم که

چنان باشند که:

$$p(x_1) = 0 = q(x_1)$$

همچنین فرض کنیم که $(\frac{x_0}{\varepsilon}, \varepsilon)$ یک مینیمم کننده سرتاسری ^۴ برای مسئله دوگان ^۵ باشد که:

$$\varepsilon \leq \min\{p(x_0), q(x_0)\}$$

^۴global minimizer

^۵dual problem

فصل ۳. بهینه سازی تفاضل توابع هم را دیانت صعودی

۷۹

دراينصورت:

$$\inf_{x \in X} [q(x) - p(x)] = * = q(x_*) - p(x_*), \quad x_* \in X.$$

برهان. چون:

$$\varepsilon \leq \min\{p(x_*), q(x_*)\}$$

بنابراین:

$$\begin{aligned} \varepsilon \leq p(x_*) &\implies \varepsilon \leq p(\varepsilon \times \frac{x_*}{\varepsilon}) \\ \varepsilon \leq q(x_*) &\implies \varepsilon \leq q(\varepsilon \times \frac{x_*}{\varepsilon}) \end{aligned}$$

حال با توجه به گزاره (۲.۲.۲) داریم:

$$l(\frac{x_*}{\varepsilon}, \varepsilon) \in Supp(p, L) \quad , \quad l(\frac{x_*}{\varepsilon}, \varepsilon) \in Supp(q, L)$$

بنابراین:

$$l(\frac{x_*}{\varepsilon}, \varepsilon) \in [Supp(p, L) \cap Supp(q, L)].$$

از طرفی چون:

$$p(x_1) = * = q(x_1)$$

لذا:

$$p^*(l(\frac{x_*}{\varepsilon}, \varepsilon)) = l(\frac{x_*}{\varepsilon}, \varepsilon)(x_1) - p(x_1) \quad , \quad q^*(l(\frac{x_*}{\varepsilon}, \varepsilon)) = l(\frac{x_*}{\varepsilon}, \varepsilon)(x_1) - q(x_1)$$

اما می دانیم که:

$$l(\frac{x_*}{\varepsilon}, \varepsilon) \in Supp(p, L)$$

لذا:

فصل ۳. پهینه سازی تفاضل تابع هم را بیانت صعودی

$$l\left(\frac{x_0}{\varepsilon}, \varepsilon\right)(x_1) \leq p(x_1) = 0$$

$$\Rightarrow l\left(\frac{x_0}{\varepsilon}, \varepsilon\right)(x_1) \leq 0$$

که با توجه به نامنفی بودن تابع $l\left(\frac{x_0}{\varepsilon}, \varepsilon\right)(x_1)$ نتیجه می شود:

$$l\left(\frac{x_0}{\varepsilon}, \varepsilon\right)(x_1) = 0$$

لذا:

$$p^*(l\left(\frac{x_0}{\varepsilon}, \varepsilon\right)) = l\left(\frac{x_0}{\varepsilon}, \varepsilon\right)(x_1) - p(x_1) = 0 - 0 = 0$$

و به همین ترتیب:

$$q^*(l\left(\frac{x_0}{\varepsilon}, \varepsilon\right)) = l\left(\frac{x_0}{\varepsilon}, \varepsilon\right)(x_1) - q(x_1) = 0 - 0 = 0$$

بنابراین:

$$q^*(l\left(\frac{x_0}{\varepsilon}, \varepsilon\right)) = 0 = p^*(l\left(\frac{x_0}{\varepsilon}, \varepsilon\right))$$

از طرفی چون:

$$p(x_1) = 0 = q(x_1)$$

لذا بنابر گزاره (۳.۱.۳) داریم:

$$\begin{aligned} \inf_{x \in X} [q(x) - p(x)] &= \inf [p^*(l\left(\frac{x_0}{\varepsilon}, \varepsilon\right)) - q^*(l\left(\frac{x_0}{\varepsilon}, \varepsilon\right))] = 0 \\ \Rightarrow \inf_{x \in X} [q(x) - p(x)] &= 0 \end{aligned}$$

از طرفی بنابر لم (۳.۱.۳) داریم:

$$0 = p^*(l\left(\frac{x_0}{\varepsilon}, \varepsilon\right)) - q^*(l\left(\frac{x_0}{\varepsilon}, \varepsilon\right)) = q(x_0) - p(x_0)$$

بنابراین:

$$\inf_{x \in X} [q(x) - p(x)] = 0 = q(x_*) - p(x_*)$$

و حکم ثابت است. ■

قضیه ۳.۵.۱.۳. اگر $p, q : X \rightarrow [0, +\infty]$ توابع ICR باشند چنانکه:

$$\inf_{x \in X} [q(x) - p(x)] \neq 0$$

همچنین فرض کنیم که $x_1, x_2 \in X$ چنان باشند که:

$$p(x_1) = 0 = q(x_1)$$

در اینصورت $x_* \in X$ یک مینیمم کننده سرتاسری برای مسئله (۱.۳) است اگر و تنها اگر $l \in (\frac{x_*}{\varepsilon}, \varepsilon)$ باشد.

برهان. فرض کنیم $x_* \in X$ یک مینیمم کننده سرتاسری برای مسئله (۱.۳) باشد.

قرار می دهیم:

$$\varepsilon > \max\{p(x_*), q(x_*)\}$$

حال با توجه به گزاره (۲.۱.۳) و لم (۳.۱.۳) داریم:

$$\begin{aligned} p^*(l \frac{x_*}{\varepsilon}) - q^*(l \frac{x_*}{\varepsilon}) &= q(x_*) - p(x_*) \\ &= \inf_{x \in X} [q(x) - p(x)] \\ &= \inf_{l \in L} [p^*(l) - q^*(l)] \\ \implies p^*(l \frac{x_*}{\varepsilon}) - q^*(l \frac{x_*}{\varepsilon}) &= \inf_{l \in L} [p^*(l) - q^*(l)] \end{aligned}$$

بنابراین $l \in (\frac{x_*}{\varepsilon}, \varepsilon)$ یک مینیمم کننده سرتاسری برای مسئله (۲.۳) است.

بر عکس، فرض کنیم $l_{(\frac{x_*}{\varepsilon}, \varepsilon)}$ یک مینیمم کننده سرتاسری برای مسئله (۲.۳) باشد آنگاه چون:

$$\inf_{x \in X} [q(x) - p(x)] \neq 0.$$

لذا طبق عکس نقیض لم (۴.۱.۳) داریم:

$$\varepsilon > \min\{p(x_*), q(x_*)\}$$

بنابراین حالت‌های زیر را داریم:

$$(حالت ۱) \quad p(x_*) < \varepsilon, \quad q(x_*) < \varepsilon$$

در این حالت طبق گزاره (۲.۱.۳) و لم (۳.۱.۳) یک مینیمم کننده سرتاسری برای مسئله (۱.۳) است

زیرا:

$$\begin{aligned} \inf_{x \in X} [q(x) - p(x)] &= \inf_{l \in L} [p^*(l) - q^*(l)] \\ &= p^*\left(l_{(\frac{x_*}{\varepsilon}, \varepsilon)}\right) - q^*\left(l_{(\frac{x_*}{\varepsilon}, \varepsilon)}\right) \\ &= q(x_*) - p(x_*) \\ \implies \inf_{x \in X} [q(x) - p(x)] &= q(x_*) - p(x_*. \end{aligned}$$

$$(حالت ۲) \quad p(x_*) < \varepsilon, \quad q(x_*) \geq \varepsilon$$

در این حالت چون $q(x_*) \geq \varepsilon$ یعنی:

$$q\left(\varepsilon \times \frac{x_*}{\varepsilon}\right) \geq \varepsilon$$

لذا طبق گزاره (۲.۲.۲) داریم:

$$l_{(\frac{x_*}{\varepsilon}, \varepsilon)} \in \text{Supp}(q, L)$$

از طرفی چون $l_{(\frac{x_*}{\varepsilon}, \varepsilon)}$ نامنفی است بنابراین:

$$\bullet \leq l_{(\frac{x_*}{\varepsilon}, \varepsilon)}(x_*) \leq q(x_*) = \bullet$$

لذا:

$$l_{(\frac{x_*}{\varepsilon}, \varepsilon)}(x_*) = \bullet \quad (7.3)$$

همچنین:

$$q^*(l_{(\frac{x_*}{\varepsilon}, \varepsilon)}) = l_{(\frac{x_*}{\varepsilon}, \varepsilon)}(x_*) - q(x_*) \quad (8.3)$$

اکنون از رابطه های (8.3) و (7.3) نتیجه می شود:

$$q^*(l_{(\frac{x_*}{\varepsilon}, \varepsilon)}) = \bullet$$

علاوه چون:

$$p(x_*) < \varepsilon \quad , \quad l_{(\frac{x_*}{\varepsilon}, \varepsilon)}(x_*) = \varepsilon$$

لذا:

$$p(x_*) < l_{(\frac{x_*}{\varepsilon}, \varepsilon)}(x_*)$$

بنابراین طبق قضیه (۵.۲.۲) و ICR بودن تابع p داریم:

$$l_{(\frac{x_*}{\varepsilon}, \varepsilon)} \in \partial_L p(x_*)$$

لذا:

$$\begin{aligned} p^*(l_{(\frac{x_*}{\varepsilon}, \varepsilon)}) - q^*(l_{(\frac{x_*}{\varepsilon}, \varepsilon)}) &= [\varepsilon - p(x_*)] - \bullet \\ &= \varepsilon - p(x_*) \\ &= \inf_{l \in L} [p^*(l) - q^*(l)] \\ &= \inf_{x \in X} [q(x) - p(x)] \leq q(x) - p(x) \quad (\forall x \in X) \\ \implies \varepsilon - p(x_*) &\leq q(x) - p(x) \end{aligned}$$

فصل ۳. برهنه سازی تفاضل توابع هم رابیت صعودی

۸۴

حال با قرار دادن $x = x_*$ در رابطه اخیر داریم:

$$\begin{aligned} \varepsilon - p(x_*) &\leq q(x_*) - p(x_*) = 0 - p(x_*) \\ \implies \varepsilon - p(x_*) &\leq -p(x_*) \\ \implies \varepsilon &\leq p(x_*) - p(x_*) \leq p(x_*) \\ \implies \varepsilon &\leq p(x_*) \end{aligned}$$

که متناقض با فرض $\varepsilon < p(x_*)$ می باشد لذا این حالت نیز اتفاق نمی افتد.

(حالت ۳): $p(x_*) \geq \varepsilon, q(x_*) < \varepsilon$

در این حالت مطابق حالت ۲ داریم:

$$q^*(l_{(\frac{x_*}{\varepsilon}, \varepsilon)}) = q(x_*) - \varepsilon \leq q(x) - p(x) \quad (\forall x \in X)$$

حال با قرار دادن $x = x_*$ داریم:

$$q(x_*) - \varepsilon \leq q(x_*) - p(x_*) \implies p(x_*) \leq \varepsilon$$

بنابراین:

$$p(x_*) = \varepsilon.$$

لذا:

$$p(x_*) = \varepsilon \leq \varepsilon = l_{(\frac{x_*}{\varepsilon}, \varepsilon)}$$

اکنون با بکار بردن قضیه (۵.۲.۲) داریم:

$$l_{(\frac{x_*}{\varepsilon}, \varepsilon)} \in \partial_L p(x_*)$$

وچون:

$$l \frac{x_*}{\varepsilon} \in \partial_L q(x_*)$$

بنابر لم (۳.۱.۳) داریم:

$$\begin{aligned} p^*(l \frac{x_*}{\varepsilon}) - q^*(l \frac{x_*}{\varepsilon}) &= q(x_*) - p(x_*) \\ &= \inf_{x \in X} [q(x) - p(x)] \\ &= \inf_{l \in L} [p^*(l) - q^*(l)] \end{aligned}$$

بنابر این $x_* \in X$ یک مینیمم کننده سرتاسری برای مسئله (۱.۳) است.

نتیجه ۶.۱.۳. اگر $p, q : \mathbb{R}_{++}^n \rightarrow [0, +\infty]$ توابع ICR باشند چنانکه:

دراينصورت $X \in \mathbb{R}_+^n$ یک مینیمم کننده سرتاسری برای مسئله (۱.۳) است اگر و تنها اگر $l \frac{x_*}{\varepsilon}$ برای $\varepsilon > 0$ ای یک مینیمم کننده سرتاسری برای مسئله (۲.۳) باشد.

برهان. فرض کنیم $S = \mathbb{R}_{++}^n$ و $X = \mathbb{R}^n$ داشته باشیم:

$$p(x) = q(x) = 0$$

اکنون با استفاده از قضیه (۵.۱.۳) حکم ثابت است.

مثال ۷.۱.۳. فرض کنیم $p, q : \mathbb{R} \rightarrow [0, +\infty]$ بصورت زیر تعریف شده باشند:

$$p(x) = \begin{cases} 0 & : x < 0 \\ x^{\frac{1}{4}} & : x \geq 0 \end{cases}, \quad q(x) = \begin{cases} 0 & : x < 0 \\ \frac{1}{4}x^3 & : 0 \leq x \leq 9 \\ 9 & : x > 9 \end{cases}$$

یک مینیمم کننده سرتاسری برای تابع $p - q$ بیابید.

برهان. شرایط قضیه (۵.۱.۳) برقرار است و با فرض $x = \varepsilon y$ داریم:

$$\begin{aligned} q^*(l(y, \varepsilon)) &= l(y, \varepsilon)(\varepsilon y) - q(\varepsilon y) \\ &= l(\varepsilon y, y, \varepsilon) - \frac{\varepsilon y}{3} \\ &= \varepsilon l(y, y, \varepsilon) - \frac{\varepsilon y}{3} \\ &= \varepsilon - \frac{\varepsilon y}{3} \end{aligned}$$

و همچنین:

$$\begin{aligned} p^*(l(y, \varepsilon)) &= l(y, \varepsilon)(\varepsilon y) - p(\varepsilon y) \\ &= l(\varepsilon y, y, \varepsilon) - \sqrt{(\varepsilon y)} \\ &= \varepsilon - \sqrt{(\varepsilon y)} \end{aligned}$$

بنابراین:

$$\begin{aligned} p^*(l(y, \varepsilon)) - q^*(l(y, \varepsilon)) &= \varepsilon - \sqrt{(\varepsilon y)} - \varepsilon + \frac{\varepsilon y}{3} \\ &= \frac{\varepsilon y}{3} - \sqrt{(\varepsilon y)} \end{aligned}$$

اگر $l(y, \varepsilon)$ یک مینیمم کننده برای مسئله دوگان باشد آنگاه با مشتق گیری داریم:

$$\begin{aligned} [\frac{\varepsilon y}{3} - \sqrt{(\varepsilon y)}]' &= 0 \implies \frac{\varepsilon}{3} - \frac{\varepsilon}{2\sqrt{(\varepsilon y)}} = 0 \\ &\implies \frac{1}{3} = \frac{1}{2\sqrt{(\varepsilon y)}} \\ &\implies \varepsilon y = \frac{9}{4} \end{aligned}$$

لذا $\varepsilon y = \frac{9}{4}$ یک مینیمم کننده سرتاسری برای $p - q$ است.

۲.۳ شرایط لازم و کافی برای مینیمم کردن تفاضل توابع بطور اکید ICR

در این بخش، شرایط لازم و کافی برای مینیمم کردن تفاضل توابع بطور اکید ICR و نامنفی را ارائه می‌دهیم.

همانند بخش قبل فرض کنیم که $f = q - p$ یعنی:

$$f(x) = \begin{cases} q(x) - p(x) & : x \in \text{dom } q \\ +\infty & : x \notin \text{dom } q \end{cases}$$

که در آن:

$$p, q : X \rightarrow [0, +\infty]$$

توابع ICR سره هستند. همچنین فرض کنیم:

$$\eta := \inf_{x \in X} f(x) > -\infty , \quad \gamma \leq \eta$$

که نتیجه می‌دهد:

$$\gamma \leq \inf_{x \in X} f(x) = \inf_{x \in X} [q(x) - p(x)]$$

$$\implies \gamma \leq [q(x) - p(x)]$$

$$\implies q(x) \geq p(x) + \gamma.$$

حال فرض کنیم:

$$\tilde{p}(x) := p(x) + \gamma$$

براحتی می‌توان دید:

$$\text{supp}(\tilde{p}, L) \subset \text{supp}(q, L) \Leftrightarrow q(x) \geq p(x) + \gamma \quad (\forall x \in X)$$

از طرف دیگر چون داریم:

$$\begin{aligned}
 supp(\tilde{p}, L) &= \{l \in L : l \leq \tilde{p}\} \\
 &= \{l \in L : l \leq p + \gamma\} \\
 &= \{l \in L : l - \gamma \leq p\} \\
 &= \{(l - \gamma + \gamma) \in L : l - \gamma \leq p\} \\
 &= \{(\tilde{l} + \gamma) \in L : \tilde{l} \leq p\} \\
 &= \{\tilde{l} \in L : \tilde{l} \leq p\} + \gamma \\
 &= supp(p, L) + \gamma \\
 \implies supp(\tilde{p}, L) &= supp(p, L) + \gamma
 \end{aligned}$$

بنابراین:

$$supp(p, L) + \gamma \subset supp(q, L) \Leftrightarrow q(x) \geq p(x) + \gamma \quad (\forall x \in X).$$

اکنون مجموعه U از توابع تعریف شده بر Z را در نظر می‌گیریم و فرض می‌کنیم که U مجهز به رابطه

$$f \leq g \iff f(x) \leq g(x) \quad (\forall x \in X).$$

ترتیب طبیعی (نقطه به نقطه) باشد یعنی:

از مرجع [۱۷] بیاد داریم که تابع f یک عنصر ماقسیمال^{*} از مجموعه U نامیده می‌شود اگر:

$$f \in U, \bar{f} \in U, \bar{f}(x) \geq f(x) \quad (\forall x \in Z) \implies \bar{f} = f.$$

اکنون روی مجموعه محافظت توابع ICR مرکز می‌شویم و بعضی از نتایج را برای رسیدن به اهدافمان

بدست می‌آوریم:

^{*}Maximal Element

فصل ۳. بهینه سازی تفاضل توابع هم را دیانت صعودی

۸۹

گزاره ۱.۲.۳. فرض کنیم $p : X \rightarrow [0, +\infty]$ یک تابع ICR و $l_{(y,\alpha)} \in supp(p, L)$ باشد. فرض کنیم

$p(\alpha y) = \alpha$. $l_{(y,\alpha)}$ یک عنصر مаксیمال در $supp(p, L)$ باشد در اینصورت:

برهان. چون $l_{(y,\alpha)} \in supp(p, L)$ است لذا بنابر گزاره (۲.۲.۲) داریم:

$$p(\alpha y) \geq \alpha$$

حال $l\left(\frac{\alpha y}{p(\alpha y)}, p(\alpha y)\right)$ را درنظر می گیریم. چون:

$$\begin{aligned} l\left(\frac{\alpha y}{p(\alpha y)}, p(\alpha y)\right)(\alpha y) &= l(\alpha y, \frac{\alpha y}{p(\alpha y)}, p(\alpha y)) \\ &= p(\alpha y)l(\alpha y, \alpha y, \frac{p(\alpha y)}{p(\alpha y)}) \\ &= p(\alpha y)l(\alpha y, \alpha y, 1) = p(\alpha y) \end{aligned}$$

و همچنین: $p(\alpha y) \geq \alpha$ لذا:

$$l_{(y,\alpha)}(x) \leq l\left(\frac{\alpha y}{p(\alpha y)}, p(\alpha y)\right)(x) \quad (\forall x \in X) \quad (9.3)$$

بعلاوه بنابر گزاره (۲.۲.۲) داریم:

$$l\left(\frac{\alpha y}{p(\alpha y)}, p(\alpha y)\right) \in supp(p, L)$$

چون $l_{(y,\alpha)}$ عنصر ماسیمال است لذا از رابطه (۹.۳) نتیجه می شود:

$$l_{(y,\alpha)}(x) = l\left(\frac{\alpha y}{p(\alpha y)}, p(\alpha y)\right)(x) \quad (\forall x \in X) \quad (10.3)$$

حال با فرض $x = \alpha y$ در رابطه (۱۰.۳) خواهیم داشت:

$$l_{(y,\alpha)}(\alpha y) = l(\alpha y, y, \alpha) = \alpha l(y, y, \frac{\alpha}{\alpha}) = \alpha \times 1 = \alpha \quad , \quad l(\alpha y, \frac{\alpha y}{p(\alpha y)}, p(\alpha y)) = p(\alpha y)$$

فصل ۳ بهینه سازی تفاضل توابع هم را دیانت صعودی

۹۰

لذا:

$$p(\alpha y) = \alpha$$

و بنابراین حکم ثابت است. ■

تذکر ۳.۲.۳. عبارت عکس گزاره (۱.۲.۳) برقرار نیست. یعنی اگر p یک تابع ICR باشد و داشته باشیم $p(\alpha y) = \alpha$ آنگاه لزوماً $l_{(y,\alpha)}$ عنصر ماکسیمال مجموعه محافظ p نمی باشد. برای این منظور فرض کنیم $p : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ یک تابع ICR باشد که بصورت زیر تعریف شده است:

$$p(x) = x \quad (\forall x \in \mathbb{R}).$$

چون :

$$p(\alpha \times 1) = p(\alpha) = \alpha \geq \alpha \implies p(\alpha \times 1) \geq \alpha$$

لذا بنابر گزاره (۲.۲.۲) داریم:

$$l_{(1,\alpha)} \in supp(p, L) \quad (\forall \alpha > 0)$$

اما عنصر ماکسیمال مجموعه محافظ p وجود ندارد زیرا برای هر $\alpha > 0$ $l_{(1,\alpha)}$ متعلق به مجموعه محافظ است. این یعنی بزرگترین وجود ندارد.

در زیر شرایط اضافی مورد نیاز که طبق آن عکس عبارت گزاره (۱.۲.۳) برقرار است را مشاهده می کنیم:

گزاره ۳.۲.۳. فرض کنیم که $p : X \rightarrow [0, +\infty]$ یک تابع اکیدا ICR باشد. X را چنان در نظر می گیریم که:

$$\varepsilon := \max\{\alpha : p(\alpha y) \geq \alpha\} < +\infty$$

در اینصورت $l_{(y,\varepsilon)}$ عنصر ماکسیمال مجموعه محافظ p است اگر و تنها اگر :

فصل ۳. بهینه سازی تفاضل توابع هم را بیانت صعودی

۹۱

برهان. اگر $l_{(y,\varepsilon)}$ عنصر ماقسیمال مجموعه محافظ p باشد آنگاه طبق گزاره (۱.۲.۳) داریم:

$$p(\varepsilon y) = \varepsilon.$$

بر عکس، فرض کنیم:

$$p(\varepsilon y) < \varepsilon$$

نشان می دهیم که $l_{(y,\varepsilon)}$ عنصر ماقسیمال $supp(p, L)$ است. برای اینکار فرض کنیم:

بنابر رابطه (۹.۲) و گزاره (۲.۲.۲) نتیجه می شود:

$$l_{(y,\varepsilon)} \in supp(p, L).$$

حال فرض کنیم:

$$l_{(y',\varepsilon')} \in supp(p, L) \quad , \quad l_{(y,\varepsilon)}(x) \leq l_{(y',\varepsilon')}(x) \quad (\forall x \in X)$$

نشان می دهیم:

$$l_{(y,\varepsilon)} = l_{(y',\varepsilon')}$$

برای این منظور داریم:

$$\varepsilon = l_{(y,\varepsilon)}(\varepsilon y) \leq l_{(y',\varepsilon')}(y) \leq \varepsilon' \implies \varepsilon \leq \varepsilon' \quad (11.3)$$

همچنین داریم:

$$\begin{aligned} p(\varepsilon y) &= \varepsilon \implies \varepsilon = p(x_*) &= l_{(y,\varepsilon)}(x_*) \\ &\leq l_{(y',\varepsilon')}(x_*) \leq p(x_*) = \varepsilon \\ &\implies l_{(y',\varepsilon')}(x_*) = \varepsilon \\ &\implies \varepsilon y' \leq x_* = \varepsilon y \\ &\implies \varepsilon y' \leq \varepsilon y \end{aligned}$$

حال چون p صعودی است لذا:

$$p(\varepsilon y') \leq p(\varepsilon y) = \varepsilon \implies p(\varepsilon y') \leq \varepsilon \quad (12.3)$$

اکنون بنابر رابطه (۱۱.۳) و رابطه (۶.۲) داریم:

$$l_{(y', \varepsilon)} \leq l_{(y, \varepsilon')}$$

بنابر این:

$$l_{(y', \varepsilon)} \in \text{supp}(p, L)$$

لذا طبق گزاره (۲.۲.۲) داریم:

$$p(\varepsilon y') \geq \varepsilon \quad (13.3)$$

اکنون از رابطه (۱۲.۳) و رابطه (۱۳.۳) نتیجه می شود:

$$p(\varepsilon y') = \varepsilon = p(\varepsilon y)$$

اما چون $\varepsilon y' \leq \varepsilon y$ و p تابع اکیداً صعودی است لذا:

بعلاوه چون:

$$\varepsilon = \max\{\alpha : p(\alpha y) \geq \alpha\} \quad , \quad p(\varepsilon'y) \geq \varepsilon'$$

بنابراین:

$$\varepsilon' \leq \varepsilon$$

لذا با توجه به رابطه (۶.۲) داریم:

$$l_{(y', \varepsilon')} \leq l_{(y, \varepsilon)} \quad (14.3)$$

فصل ۳. بهینه سازی تفاضل توابع هم را دیانت صعودی

۹۳

اما طبق ماقسیمال بودن (y', ε') داریم:

$$l_{(y, \varepsilon)} \leq l_{(y', \varepsilon')} \quad (15.3)$$

حال از روابط (۱۴.۳) و (۱۵.۳) نتیجه می شود:

$$l_{y, \varepsilon} = l_{(y', \varepsilon')}$$

و این حکم را ثابت می کند. ■

نتیجه ۴.۲.۳. فرض کنیم که $p : X \rightarrow [0, +\infty]$ باشد بطوریکه:

$$\varepsilon_y := \max\{\alpha : p(\alpha y) \geq \alpha\} < +\infty \quad (\forall y \in X)$$

در اینصورت برای هر $l_{(y, \alpha)} \in Supp(p, L)$ از $l_{(\tilde{y}, \tilde{\alpha})}$ چنان موجود است که:

$$l_{(y, \alpha)} \leq l_{(\tilde{y}, \tilde{\alpha})}$$

در اینحالت داریم:

$$\tilde{y} = \frac{\varepsilon_y y}{p(\varepsilon_y y)} \quad \tilde{\alpha} = p(\varepsilon_y y).$$

برهان. بوضوح داریم:

$$p(\tilde{\alpha} \tilde{y}) = \tilde{\alpha}$$

زیرا:

$$p(\tilde{\alpha} \tilde{y}) = p(p(\varepsilon_y y) \cdot \frac{\varepsilon_y y}{p(\varepsilon_y y)}) = p(\varepsilon_y y) = \tilde{\alpha}$$

و چون $l_{(y, \alpha)} \in Supp(p, L)$ لذا:

$$p(\varepsilon_y y) \geq \varepsilon_y \implies \frac{p(\varepsilon_y y)}{\varepsilon_y} \geq 1$$

بنابراین:

$$\begin{aligned}
 l_{(\tilde{y}, \tilde{\alpha})} &= l_{\left(\frac{\varepsilon_y y}{p(\varepsilon_y y)}, p(\varepsilon_y y)\right)} \\
 &= p(\varepsilon_y y) l_{(\varepsilon_y y, 1)} \\
 &= \frac{p(\varepsilon_y y)}{\varepsilon_y} l_{(y, \varepsilon_y)} \\
 &\geq l_{(y, \varepsilon_y)} \geq l_{(y, \alpha)} \\
 \implies l_{(\tilde{y}, \tilde{\alpha})} &\geq l_{(y, \alpha)}.
 \end{aligned}$$

اکنون نشان می دهیم که $l_{(\tilde{y}, \tilde{\alpha})}$ عنصر ماقسیمال است. برای اینکار فرض کنیم $\delta > \tilde{\alpha}$ چنان باشد که:

$$l_{(\tilde{y}, \tilde{\alpha})} \leq l_{(\tilde{y}, \delta)}$$

چون:

$$\delta > \tilde{\alpha} = p(\varepsilon_y y)$$

لذا:

$$\begin{aligned}
 l_{\left(\frac{\varepsilon_y y}{p(\varepsilon_y y)}, \delta\right)} &\geq l_{\left(\frac{\varepsilon_y y}{p(\varepsilon_y y)}, p(\varepsilon_y y)\right)} \implies \frac{p(\varepsilon_y y)}{\varepsilon_y} l_{\left(y, \frac{\delta \varepsilon_y}{p(\varepsilon_y y)}\right)} \geq \frac{p(\varepsilon_y y)}{\varepsilon_y} l_{(y, \varepsilon_y)} \\
 \implies l_{\left(y, \frac{\delta \varepsilon_y}{p(\varepsilon_y y)}\right)} &\geq l_{(y, \varepsilon_y)}
 \end{aligned}$$

و چون:

$$p(\delta \tilde{y}) \geq \delta \quad p(\varepsilon_y y) \geq \varepsilon_y$$

لذا:

$$p(\delta \tilde{y}) \geq \delta \geq \frac{\varepsilon_y}{p(\varepsilon_y y)} \delta$$

بنابراین:

$$\begin{aligned} p(\delta\tilde{y}) \geq \frac{\varepsilon_y}{p(\varepsilon_y y)} \delta &\implies p\left(\delta \cdot \frac{\varepsilon_y y}{p(\varepsilon_y y)}\right) \geq \frac{\delta \varepsilon_y}{p(\varepsilon_y y)} \\ &\implies \frac{\delta \varepsilon_y}{p(\varepsilon_y y)} \in \{\alpha : p(\alpha y) \geq \alpha\} \end{aligned}$$

و چون:

$$\varepsilon_y = \max\{\alpha : p(\alpha y) \geq \alpha\}$$

بنابراین:

$$\begin{aligned} \frac{\delta \varepsilon_y}{p(\varepsilon_y y)} \leq \varepsilon_y &\implies \delta \leq p(\varepsilon_y y) = \tilde{\alpha} \\ &\implies \delta \leq \tilde{\alpha} \end{aligned}$$

اما طبق فرض: $\tilde{\alpha} \geq \delta$ لذا:

بنابراین:

$$\tilde{\alpha} = \max\{\delta : p(\delta\tilde{y}) \geq \delta\}$$

حال چون $p(\tilde{\alpha}\tilde{y}) = \tilde{\alpha}$ لذا بنابر گزاره (۳.۲.۳)، $\tilde{\alpha}$ عنصر ماقسیمال است. $Supp(p, L)$

گزاره ۵.۲.۳. فرض کنیم p یک تابع ICR باشد که $p : S \rightarrow [0, +\infty]$ باشد که "اکیدا" صعودی بوده و برای هر $x \in X \setminus S$ داشته باشیم: $p(x) = 0$. همچنین فرض کنیم $y \in X$

$$\varepsilon_y := \max\{\alpha : p(\alpha y) \geq \alpha\} < +\infty$$

در اینصورت (y, ε) یک عنصر ماقسیمال برای مجموعه محافظه P است اگر و تنها اگر $\varepsilon = p(\varepsilon y)$

برهان. شبیه اثبات گزاره (۳.۲.۳) انجام می شود. ■

نتیجه ۴.۲.۳. فرض کنیم که $ICR : S \rightarrow [0, +\infty]$ یک تابع باشد که اکیداً "صعودی بوده و برای هر

همچنین فرض کنیم $y \in X \setminus S$ داشته باشیم: $p(x) = 0$.

$$\varepsilon := \max\{\alpha : p(\alpha y) \geq \alpha\} < +\infty$$

دراینصورت برای هر $l_{(y,\alpha)} \in Supp(p, L)$ یک عنصر ماقسیمال از مجموعه محافظ p چنان موجود

است که:

$$l_{(y,\alpha)} \leq l_{(\tilde{y},\tilde{\alpha})}$$

دراینحالات داریم:

$$\tilde{y} = \frac{\varepsilon_y y}{p(\varepsilon_y y)}, \quad \tilde{\alpha} = p(\varepsilon_y y).$$

برهان. شبیه اثبات نتیجه (۴.۲.۳) انجام می شود. ■

تذکر ۷.۲.۳. نتایجی که در گزاره (۵.۲.۳) و نتیجه (۶.۲.۳) بدست آمدند در حالتی که توابع:

$$p, q : \mathbb{R}_{++}^n \rightarrow [0, +\infty]$$

تابع ICR باشند مفید می باشد. دراینحالات فرض می کنیم:

$$X = \mathbb{R}^n, \quad S = \mathbb{R}_{++}^n.$$

گزاره ۸.۲.۳. فرض کنیم $p, q : X \rightarrow [0, +\infty]$ اکید باشند که:

$$\varepsilon_y := \max\{\alpha : p(\alpha y) \geq \alpha\} < +\infty \quad (\forall y \in X)$$

$$\eta_y := \max\{\alpha : q(\alpha y) \geq \alpha\} < +\infty \quad (\forall y \in X)$$

دراینصورت عبارات زیر معادل اند:

$$Supp(p, L) \subset Supp(q, L). \quad (i)$$

(ii) برای هر عنصر ماقسیمال l_1 از $Supp(p, L)$ یک عنصر ماقسیمال l_2 از $Supp(q, L)$ چنان موجود است

$$l_1(x) \leq l_2(x) \quad (\forall x \in X). \quad \text{که:}$$

برهان . (ii) \Leftarrow (i) : فرض کنیم l_1 عنصر ماقسیمال

$Supp(p, L)$ باشد در اینصورت:

$$l_1 \in Supp(p, L) \subset Supp(q, L)$$

لذا:

$$l_1 \in Supp(q, L)$$

حال بنابر نتیجه (۴.۲.۳) چون l_1 عنصر مجموعه محافظ q است لذا عنصر ماقسیمال l_2 از $Supp(q, L)$ چنان

موجود است که:

$$l_1 \leq l_2.$$

(i) : فرض کنیم $l \in Supp(p, L)$ باشد. نشان می دهیم که $l \in Supp(q, L)$ است.

چون $l \in Supp(p, L)$ بنابراین طبق نتیجه (۴.۲.۳) عنصر ماقسیمال l_1 از مجموعه محافظ p چنان موجود

است که:

$$l(x) \leq l_1(x) \quad (\forall x \in X)$$

حال فرض می کنیم که $l_2 \in Supp(q, L)$ باشد که طبق فرض داریم:

$$l_1(x) \leq l_2(x) \quad (\forall x \in X)$$

بنابراین:

$$l \leq l_1 \leq l_2 \implies l \leq l_2$$

لذا:

$$l \in Supp(q, L).$$

■

در زیر شرایط لازم و کافی برای مینیمم کردن تفاضل دو تابع اکیدا "ICR" را ارائه می دهیم:

قضیه ۹.۲.۳. فرض کنیم $x \in X \rightarrow [0, +\infty]$ تابع اکیدا ICR باشد بطوریکه برای هر

داشته باشیم: $p(x) \leq q(x)$. در اینصورت، یک مینیمم کننده سرتاسری برای تابع:

$$f(x) := \begin{cases} q(x) - p(x) & : x \in \text{dom } q \\ +\infty & : x \notin \text{dom } q \end{cases}$$

است اگر و تنها اگر برای هر $z \in X$ که $y \in X$ و وجود داشته باشد

بطوریکه:

$$l(y, \varepsilon_y) \leq l(z, \eta_z)$$

که در آن:

$$\tilde{p}(x) := p(x) + f(x). \quad (\forall x \in X)$$

و برای هر $y \in X$ داریم:

$$\varepsilon_y := \max\{\alpha : \tilde{p}(\alpha y) \geq \alpha\} < +\infty$$

$$\eta_y := \max\{\alpha : q(\alpha y) \geq \alpha\} < +\infty.$$

برهان. چون x ، یک مینیمم کننده سرتاسری برای تابع f است بنابراین داریم:

$$f(x_*) \leq q(x) - p(x) \quad (\forall x \in X)$$

بنابراین:

$$p(x) + f(x_*) \leq q(x) \quad (\forall x \in X)$$

حال با توجه به تعریف $(\tilde{p}(x) = p(x) + f(x))$ داریم:

$$\tilde{p}(x) \leq q(x) \quad (\forall x \in X)$$

لذا بنابر تعریف (۲۹.۲.۱) داریم:

از طرفی:

$$\tilde{p}(\varepsilon_y y) = \varepsilon_y$$

لذا بنابر گزاره (۳.۲.۳) داریم:

$$l(y, \varepsilon_y) \in Supp(\tilde{p}, L)$$

که $l(y, \varepsilon_y)$ عنصر ماقسیمال است.

حال بنابر گزاره (۸.۲.۳)، یک عنصر ماقسیمال $l(z, \eta_z)$ از $Supp(q, L)$ چنان موجود است که:

$$l(y, \varepsilon_y) \leq l(z, \eta_z)$$

همچنین چون $l(z, \eta_z)$ عنصر ماقسیمال $Supp(q, L)$ است لذا طبق گزاره (۳.۲.۳) داریم:

$$q(\eta_z z) = \eta_z$$

و حکم ثابت است. ■

توجه ۱۰.۲.۳. با توجه به تذکر (۷.۲.۳) نتیجه می‌گیریم که در قضیه (۹.۲.۳) می‌توانیم X را با \mathbb{R}^n جایگزین کنیم. در اینحالت چون هر عنصر ماقسیمال از $Supp(\tilde{p}, L)$ دقیقاً یک عنصر ماقسیمال از $Supp(q, L)$ است (زیرا هر عنصر ماقسیمال از نقطه $(x_0, f(x_0))$ می‌گذرد)، لذا:

$$y = z \quad , \quad \varepsilon_y = \eta_z$$

بنابراین نامساوی:

$$l_{(y, \varepsilon_y)} \leq l_{(z, \eta_z)}$$

در قضیه (۹.۲.۳) را می توانیم با تساوی:

$$l_{(y, \varepsilon_y)} = l_{(z, \eta_z)}$$

جایگزین کنیم. در حقیقت زمانی نقطه x . نقطه مینیمم است که هر دو توابع $l_{(y, \varepsilon_y)}$ و $l_{(z, \eta_z)}$ بر هم منطبق بشوند.

در اینصورت نتیجه زیر را خواهیم داشت:

نتیجه ۱۱.۲.۳. فرض کنیم $p, q : \mathbb{R}_+^n \rightarrow [0, +\infty]$ توابع اکیدا ICR باشند بطوریکه برای هر $x \in X$ داشته باشیم: $p(x) \leq q(x)$

$$f(x) := \begin{cases} q(x) - p(x) & : x \in \text{dom } q \\ +\infty & : x \notin \text{dom } q \end{cases}$$

است اگر و تنها اگر برای هر $y \in X$ که $\varepsilon_y = \eta_y$ برقرار باشد که در آن:

$$\tilde{p}(x) := p(x) + f(x.) \quad (\forall x \in X)$$

و وجود داشته باشد $y \in X$ که:

$$\varepsilon_y := \max\{\alpha : p(\alpha y) \geq \alpha\} < +\infty$$

$$\eta_y := \max\{\alpha : q(\alpha y) \geq \alpha\} < +\infty.$$

مثال ۱۲.۲.۳. فرض کنیم برای هر $x \in X$ داشته باشیم:

$$q(x) := x^{\frac{1}{r}} + 1 \quad , \quad p(x) := x^{\frac{1}{t}}$$

فصل ۳. بهینه سازی تفاضل توابع هم رادیانت صعودی

۱۰۱

همچنین فرض کنیم x_* یک مینیمم کننده سرتاسری برای تابع $f = q - p$ باشد و

در اینصورت داریم:

$$\begin{aligned}\varepsilon_y &= \max\{\alpha : \tilde{p}(\alpha y) \geq \alpha\} \\ &= \max\{\alpha : \sqrt{\alpha y} + f(x_*) \geq \alpha\} \\ &= \max\{\alpha : \alpha y \geq \alpha^2 - 2\alpha f(x_*) + f(x_*)^2\} \\ &= \max\{\alpha : \alpha^2 - (2f(x_*) + y)\alpha + f(x_*)^2 \leq 0\}\end{aligned}$$

در اینجا یک سهمی روبه بالا بر حسب α داریم که قرار است نامثبت باشد لذا صفر بوده و داریم:

$$\begin{aligned}\Delta &= b^2 - 4ac \\ &= (-(2f(x_*) + y))^2 - 4(1)(f(x_*)^2) \\ &= 4f(x_*)^2 + 4f(x_*)y + y^2 - 4f(x_*)^2 \\ &= y^2 + 4f(x_*)y \\ \implies \varepsilon_y &= \frac{-b + \sqrt{\Delta}}{4a} \\ &= \frac{(2f(x_*) + y)) + \sqrt{y^2 + 4f(x_*)y}}{4} \\ &= \frac{y + \sqrt{y^2 + 4f(x_*)y}}{4} + f(x_*)\end{aligned}$$

و همچنین:

$$\eta_y = (\eta_y y)^{\frac{1}{2}} + 1$$

حال طبق نتیجه (۱۱.۲.۳) نتیجه می‌گیریم که

از طرف دیگر برای هر $y \neq 0$ یک η چنان موجود است که $\eta^2 - (3 + y^2)\eta^2 + 2\eta + 1 = 0$

همچنین این (y, η) ، معادله:

$$\eta = \frac{y + \sqrt{y^2 + 4f(x_0)y}}{2} + f(x_0)$$

را بدست می دهد. با حل این معادله، $f(x_0) = ۰/۸۹۴۵$ و $\eta = ۱/۳۱۶۳$ بدست می آید.

بنابراین $۰/۸۹۴۵$ کمترین مقدار و $۰/۱۷۷۸$ مینیمم کننده سرتاسری تابع f است.

نکته مهم این است که جواب بهینه این مساله نقطه $\left(\frac{۳}{۴}\right)^6$ و مقدار خطای کمتر از $۱۰^{-۴}$ می باشد.

* * *

مراجع

- [1] T.M Abasov , A.M Rubinov , Subdifferential of some classes of non-smooth functions . in: V.F Demyanov (ed) Mathematical Models of Analysis of non-smooth Models . St. Petersburg University Press , Russia (1996). 67
- [2] A.R Doagooei , H. Mohebi , Monotonic Analysis over ordered topological vector spaces : IV , Journal of global Optimization (2009) 45: 355 - 369.
- [3] A.R Doagooei , H. Mohebi , Optimization of the difference of ICR functions , Nonlinear Analysis 71 (2009) 4493 - 4499.
- [4] A .R. Doagooei and H. Mohebi, "Abstract convexity of extended real valued increasing and positively homogeneous function", Dyn. Contin. Discrete Impuls. Syst., Ser. B, Appl. Algorithms 17, No. 5, (2010) pages 659-674. 67, 70
- [5] J. Dutta , J.E Martines-Legaz , A.M Rubinov , Monotonic Analysis over cones : I , Optimization 53 (2004 a) 165 - 177.
- [6] J. Dutta , J.E Martines-Legaz , A.M Rubinov , Monotonic Analysis over cones : II , Optimization 53 (2004 b) 529 - 547.
- [7] J. Dutta , J.E Martines-Legaz , A.M Rubinov , Monotonic Analysis over cones : III , Convex Analysis 15 (2008) 581 - 592.
- [8] B.M. Glover , V. Jeyakumar, Nonlinear extensions of Farkas' lemma with applications to global optimazation and least squares , Mathematics of Operations Research 20 (1995) 818 - 837.
- [9] B.M. Glover , Y. Ishizuka , V. Jeyakumar , A.M Rubinov , Inequality systems and global optimazation , Journal of Mathematical Analysis and applications , 202 (1996) 900 - 919.
- [10] B.M. Glover , A.M Rubinov , Increasing convex along rays function with applications to global optimazation , Journal of optimazation theory and applications 102 (1999) 615 - 642.

- [11] B.M. Glover , A.M Rubinov , Toland-Singer formula cannot distinguish a global minimizer from a choice of stationary points , Numerical Functional analysis and optimazation 20 (1999) 99 - 119.
- [12] J.B Hiriart , From convex to nonconvex Minimization : Necessary and sufficient conditions for global optimality , in : Nonsmooth optimazation and related topics , Plenum, NewYork, (1989), pp. 219 - 240.
- [13] J.E Martines-Legaz , A.M Rubinov , S. Schaible : Increasing quasi-concave co-radiant functions with application in Mathematical economics . Math Methodes Operation research 61 (2005) 261 - 280.
- [14] H. Mohebi , H. Sadeghi , Monotonic Analysis over NonConvexe cones . Nemer. funct. Anal. optim. 26 (7,8) (2005) 879 - 895.
- [15] H. Mohebi , H. Sadeghi , Monotonic Analysis over ordered topological vector spaces : I . Optimization 56 (2007) 305 - 321. 67, 69
- [16] D. Pallaschke , S. Rolewicz , Foundation of Mathematical Optimization (Convexe Analysis without Linearity) Kluwer Academic Publishers , Boston , Dordrecht , London , (1997).
- [17] A.M Rubinov , Abstract Convexity and Global Optimization , Kluwer Academic Publishers , Boston , Dordrecht , London , (2000). 14, 75, 88
- [18] R.T Rockafellar , Convexe Analysis . Princeton University Press , Princeton NJ (1970). 67
- [19] I.Singer , Abstract Convexe Analysis , wiley - Interscience . NewYork , (1997). 74
- [20] H. Tuy: ‘Monotonic Optimization: Problems and Solution Approaches’, SIAM Journal on Optimization, 11:2(2000), 464-494.
- [21] J.F Toland , duality in NonConvexe Optimization , Journal of Mathematical Analysis and applications 66 (1978) 399 - 415. 74
- [22] A. Zaffaroni , Suplinear Separation of radiant and co-Radiant Sets . Optimization 56 (1,2) (2007) 267 - 285. 60

فهرست راهنما

- ۴۱، W - مقطع ۷
- نرمال ، ۴۲
- همنرمال ، ۴۴
- تابع قطب پایینی ، ۵۰
- تابع قطب بالایی ، ۵۲
- مجموعه قطب چپ ، ۵۴
- مجموعه قطب راست ، ۵۵
- تابع توسعی همگن مثبت ، ۶۷
- رابطه ترتیب طبیعی ، ۶۷
- مسئله اکسٹرمال ، ۷۴
- مسئله دوگان ، ۷۴
- فرمول تولند-سینگر ، ۷۴
- مینیمم کننده سرتاسری ، ۷۸
- فضای برداری توبولوژیک ، ۲
- مخروط ، ۲
- مخروط نوک دار محدب بسته ، ۲
- تابع صعودی ، ۲
- روبه پایین ، ۳
- رو به بالا ، ۳
- آپی گراف ، ۳
- مجموعه رادیانت (تابشی) ، ۳
- مجموعه همرادیانت (هم تابشی) ، ۴
- تابع همرادیانت ، ۴
- تابع همرادیانت صعودی ، ۵
- همگن مثبت ، ۵
- تابع بطور مثبت همگن صعودی ، ۵
- تابع محدب ، ۶
- در امتداد شعاع ها محدب ، ۶
- در امتداد شعاع ها مقعر ، ۶
- سره ، ۷
- دامنه ، ۷
- مجموعه تابع مقدماتی ، ۷
- تابع آفین ، ۸
- توابع خطی محض ، ۸
- L -آفین ، ۸
- تابع H - محدب ، ۸
- مجموعه محافظ ، ۹
- زیر گرادیان محض ، ۹
- زیر دیفرانسیل محض ، ۱۰
- تابع اتصال ، ۱۲
- L - مزدوج فنسل مورآ ، ۱۲
- اینف-محدب محض ، ۳۰
- $(X \times \mathbb{R}_{++})$ - محافظ پایینی ، ۴۱
- $(X \times \mathbb{R}_{++})$ - محافظ بالایی ، ۴۱
- ۴۱، W - مقطع α

واژه‌نامه انگلیسی به فارسی

Abstract	محض
Abstract Linear Functions	تابع خطی محض
Affine	آفین
Closed	بسته
Closed convex point cone	مخروط نوکدار محدب بسته
Concave function	تابع مقعر
Concave along rays	در امتداد شعاع ها مقعر
Cone	مخروط
Co-Normal	همترمال
Convex along rays	در امتداد شعاع ها محدب
Convex function	تابع محدب
Co-radiant	هم رادیانت(هم تابشی)
Coupling function	تابع اتصال (مزدوج)
Difference	تفاضل
Domain	دامنه
Downward	رو به پایین
Duality	دوگان
Dual problem	مسئله دوگان
Elementry function	تابع مقدماتی
Epigraph	اپی گراف
Extremal	نهایی
Extension	توسیع
Global minimizer	مینیمم کننده کلی
Increasing	صعودی
Inf-abstrac-convex	اینف-محدب محض
ICR function	تابع همرادیانت صعودی
IPH function	تابع بطور مثبت همگن صعودی
Increasing co - radiant function	تابع همرادیانت صعودی
Left Polar	قطب چپ
Linear function	تابع خطی
Lower polar function	تابع قطب پایینی
Maximal Element	عنصر مaksیمال

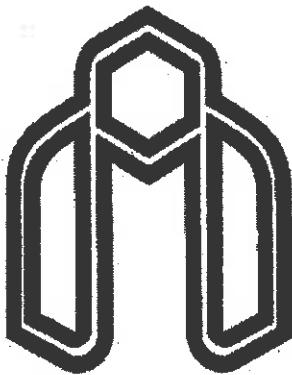
Monotonic	همگن
Natural Order	ترتیب طبیعی
Normal	نرمال
Ordered	مرتب شده
Pointed cone	مخروط نوکدار
Polarity	قطبیت
Positively Homogeneous	همگن مثبت (بطور مثبت همگن)
Positively Homogeneous extension function	تابع توسعی همگن مثبت
Proper	سره
Radiant	رادیانت (تابشی)
Right Polar	قطب راست
Support set	مجموعه محافظ
Sub-differential	زیر دیفرانسیل
Sub-gradient	زیر گرادیان
Topological vector space	فضای برداری توبولوژیکی
Upper polar function	تابع قطب بالایی
Upward	رو به بالا

Abstract

In present thesis, the main discussion is "Optimization of the difference of ICR functions". We explain diffinitions and theorems about Abstract convexity of "Increasing co-radiant functions" and "Positively Homogeneous functions".

Also we study some properties of "Coupling function" which is defined by ICR and IPH functions. Then we introduce the relation between ICR functions and IPH functions and discusse about the Difference of two ICR functions and it's optimization.

Keywords: *Global optimization, Monotonic Analysis, Abstract Convexity, ICR function, IPH function, Support set, Sub-differential.*



**Shahrood University of Technology
Department of Mathematics
Faculty of Mathematical Sciences**

MS Thesis

Optimization of the Difference of ICR Functions

**By:
Mojtaba Bakhtou**

**Supervisor:
Dr . Mehdi Iranmanesh**

**Advisor:
Dr . Alireza Nazemi**

September 2012