



پایان نامه برای دریافت درجه کارشناسی ارشد در رشته ریاضی کاربردی

عنوان:

یک جهت اصلاح شده نیوتن برای بهینه سازی نامقید

استاد راهنما:

دکتر حمید اسمعیلی

نگارش:

مهدی موسوی

کلیه امتیازهای این پایان‌نامه به دانشگاه بوعلی سینا تعلق دارد. در صورت استفاده از تمام یا بخشی از مطالب این پایان‌نامه در مجلات، کنفرانس‌ها و یا سخنرانی‌ها، باید نام دانشگاه بوعلی سینا و استاد راهنمای پایان‌نامه و نام دانشجو با ذکر مأخذ و ضمن کسب مجوز کتبی از دفتر تحصیلات تکمیلی دانشگاه ثبت شود. در غیر این صورت مورد پیگرد قانونی قرار خواهد گرفت. درج آدرس‌های ذیل در کلیه مقالات خارجی و داخلی مستخرج از تمام یا بخشی از مطالب این پایان‌نامه در مجلات، کنفرانس‌ها و یا سخنرانی‌ها الزامی می‌باشد.

....., Bu-Ali Sina University, Hamedan, Iran.

مقالات خارجی

..... گروه، دانشکده، دانشگاه بوعلی سینا، همدان.

مقالات داخلی

صورت جلسه دفاع از پایان نامه کارشناسی ارشد

پایان نامه کارشناسی ارشد رشته ریاضی کاربردی

با عنوان:

یک جهت اصلاح شده نیوتن برای بهینه سازی نامقید

جلسه دفاع از پایان نامه آقای مهدی موسوی به ارزش ۶ واحد در روز چهارشنبه مورخ ۱۳۹۳/۱۱/۰۱ ساعت ۱۰ در محل آمفی تئاتر ۱ دانشکده علوم پایه در حضور هیأت داوران برگزار گردید که پس از بررسی های لازم، پایان نامه نامبرده با نمره به عدد ۱۷/۵۰ به حروف **هفده و نیم** و با درجه **خوب** مورد ارزیابی قرار گرفت.

ردیف	نام و نام خانوادگی	سمت	مرتبه علمی	امضاء
۱	دکتر حمید اسمعیلی	استاد راهنما	دانشیار	
۲	دکتر حسن زارعی	داور خارجی	استادیار	
۳	دکتر مهدی قیاسوند	داور داخلی	دانشیار	
۴	دکتر بهروز رفیعی	* مسئول تحمیلات تکمیلی دانشکده	دانشیار	

تقدیم ہے

پرومادر مہربانم

خدایا...^۱ به من زیستنی عطا کن که در لحظه مرگ، بر بی‌ثمری لحظه‌ای که برای زیستن گذشته است، حسرت نخورم و مُردنی عطا کن که بر بیهودگیش، سوگوار نباشم. بگذار تا آن را، خود انتخاب کنم، اما آنچنان که تو دوست می‌داری. تو می‌دانی و همه می‌دانند که شکنجه دیدن بخاطر تو، زندانی کشیدن بخاطر تو و رنج بردن به پای تو تنها لذت بزرگ زندگی من است، از شادی توست که من در دل می‌خندم، از امید رهایی توست که برق امید در چشمان خسته‌ام می‌درخشد و از خوشبختی توست که هوای پاک سعادت را در ریه‌هایم احساس می‌کنم. نمی‌توانم خوب حرف بزنم. نیروی شگفتی را که در زیر کلمات ساده و جمله‌های ضعیف و افتاده، پنهان کرده‌ام دریاب، دریاب. تو می‌دانی و همه می‌دانند که زندگی از تحمیل لبخندی بر لبان من، از آوردن برق امیدی در نگاه من، از برانگیختن موج شعفی در دل من، عاجز است.

تو، چگونه زیستن را به من بیاموز، چگونه مردن را خود خواهم آموخت. به من توفیق تلاش در شکست، صبر در نومیدی، رفتن بی‌همراه، جهاد بی‌سلاح، کار بی‌پاداش، فداکاری در سکوت، دین بی‌دنیا، مذهب بی‌عوام، عظمت بی‌نام، خدمت بی‌نان، ایمان بی‌ریا، خوبی بی‌نمود، گستاخی بی‌خامی، قناعت بی‌غرور، عشق بی‌هوس، تنهایی در انبوه جمعیت، و دوست داشتن بی‌آنکه دوست بداند، روزی کن.

^۱مناجاتی از دکتر علی شریعتی.



سپاس خداوندگار حکیم را که با لطف بی‌کران خود، آدمی را زیور عقل آراست. باز فرصتی شد که ژرفتر بنگریمش. تلاشمان در راه علم چیزی نبود جزء ستایش او و حجتی دیگر بر وحدانیتش. بار خدایا تلاشمان را اعتنای رحمتت قرار ده. تو را شکر می‌کنم که همواره امید و دلگرمی من بودی و در هر حال کمک و یار بودی. ابتدا وظیفه خود می‌دانم از آموزشها و زحمات بی‌دریغ استاد راهنمای فرهیخته و فرزانه خود، جناب آقای دکتر حمید اسمعیلی، صمیمانه تشکر و قدردانی کنم که با صبر فراوان و صرف وقت زیاد، همواره راهنما و راه‌گشای بنده در طول تحصیل و تکمیل این پایان‌نامه بوده است. از جناب آقای سعید سعادت‌پور دوست عزیزم که در این راه به بنده کمک نمودند و در آماده‌سازی این پایان‌نامه، به نحو احسن اینجانب را مورد راهنمایی قرار دادند، کمال امتنان را دارم. از جناب آقای دکتر محمد اسماعیل سامعی^۳ به دلیل راهنمایی‌های خوبشان در زمینه آماده‌سازی و صفحه‌آرایی مطالب این پایان‌نامه و همچنین کمک‌های بی‌دریغشان کمال تشکر و قدر دانی را دارم.

مهدی موسوی
تهران-ایران



دانشگاه بوعلی سینا
مشخصات رساله/پایان نامه تحصیلی

عنوان:

یک جهت اصلاح شده نیوتن برای بهینه سازی نامقید

نام نویسنده: مهدی موسوی

نام استاد/اساتید راهنما: دکتر حمید اسمعیلی

نام استاد/اساتید مشاور: -

دانشکده: علوم پایه

گروه آموزشی: ریاضی

رشته تحصیلی: ریاضی کاربردی

گرایش تحصیلی: -

مقطع تحصیلی: کارشناسی ارشد

تاریخ تصویب پروپوزال: ۱۳۹۲/۰۴/۲۰

تاریخ دفاع: ۱۳۹۳/۱۱/۰۱

تعداد صفحات: ۱۱۹

چکیده:

در این پایان نامه یک اصلاح روی جهت نیوتن برای حل مساله بهینه‌سازی نامقید مطرح می‌شود. نشان داده شده است که یکی از معایب بزرگ روش نیوتن کندی یا واگرایی آن به ازای نقاط شروعی است که دور از جواب بهینه می‌باشند. ثابت می‌شود که اصلاح مطرح شده در این پایان نامه باعث کاهش تابع یا نرم‌گرادیان آن در هر تکرار می‌شود که این امر به کارایی روش نیوتن کمک قابل توجهی می‌نماید. نشان می‌دهیم که این روش همگرایی مرتبه دوم دارد و همچنین ناحیه همگرایی آن بزرگ‌تر از روش نیوتن می‌باشد. آزمون‌های عددی انجام شده موید این حقیقت بوده و درستی نتایج بدست آمده را نشان می‌دهند.

واژه‌های کلیدی: بهینه سازی نامقید، تابع هدف، جهت کاهشی، روش نیوتن، جستجوی خطی، همگرایی مرتبه دو، نقاط محوری

فهرست مطالب

۱	مقدمه
۵	۱ مفاهیم و تعاریف مقدماتی
۵	۱.۱ مفاهیم اساسی جبر خطی
۵	۱.۱.۱ نرم های برداری
۷	۲.۱.۱ نرم های ماتریسی
۸	۳.۱.۱ ماتریس های معین مثبت
۹	۲.۱ مبانی بهینه سازی
۹	۱.۲.۱ برنامه ریزی غیرخطی
۱۵	۲.۲.۱ تحدب
۲۰	۳.۲.۱ بهینگی و تحدب
۲۴	۳.۱ مفاهیم اساسی آنالیز ریاضی
۲۷	۱.۳.۱ فضاهای نرم دار
۲۷	۲.۳.۱ فضای باناخ
۲۸	۳.۳.۱ همگرایی
۳۱	۲ روش های کاهش برای بهینه سازی نامقید
۳۱	۱.۲ مقدمه
۳۲	۲.۲ جستجوی خطی
۳۵	۱.۲.۲ شرط آرمیثو
۳۶	۲.۲.۲ شرط گلدشتاین
۳۷	۳.۲.۲ شرط ولف
۳۸	۳.۲ انواع روش های کاهش
۳۸	۱.۳.۲ روش سریعترین کاهش
۴۱	۲.۳.۲ روش نیوتن
۴۱	۳.۳.۲ روش نیوتن برای توابع یک متغیره
۴۳	۴.۳.۲ روش نیوتن برای بهینه سازی نامقید

۴۷	اصلاح روش نیوتن	۵.۳.۲
۵۰	روش‌های شبه نیوتن	۶.۳.۲
۵۳	روش ناحیه اعتماد	۴.۲
۵۹		یک جهت اصلاح شده نیوتن برای بهینه‌سازی نامقید	۳
۵۹	مقدمه	۱.۳
۶۰	یک اصلاح جدید برای روش نیوتن در بهینه‌سازی نامقید	۲.۳
۶۱	نقاط محوری	۱.۲.۳
۶۷	الگوریتم AGP	۲.۲.۳
۷۲	افزایش یا کاهش مقدار مولفه‌های گرادیان از نقطه جاری	۳.۲.۳
۷۳	چگونه نقطه خوب و بد را از هم تشخیص دهیم؟	۴.۲.۳
۷۴	الگوریتم CAG	۳.۳
۷۷	بسط و گسترش روش جدید	۱.۳.۳
۸۴	بررسی روش جدید از منظری دیگر	۲.۳.۳
۸۶	همگرایی و توسعه ناحیه همگرایی روش جدید	۴.۳
۹۷	مطالب بیشتر راجع به مرتبه همگرایی	۱.۴.۳
۱۰۱		نتیجه گیری عددی	۴
۱۰۱	نتایج عددی برای روش AGP	۱.۴
۱۰۴	نتایج عددی روش CAG	۲.۴
۱۱۱		مراجع	
۱۱۳		واژه‌نامه فارسی به انگلیسی	
۱۱۷		واژه‌نامه انگلیسی به فارسی	

مقدمه

مسئله بهینه‌سازی یک قانون و اصل در آنالیز گروهی از تصمیمات یا تخصیص برنامه ریزی مدل‌های ریاضی است. در واقع بهینه‌سازی، علمی برای یافتن بهترین جواب برای مسائل است و این امر همواره یک موضوع جالب و جذاب برای محققان چه از نظر تئوری و چه از نظر تجربی است. امروزه مفهوم بهینه‌سازی به عنوان یک اصل زیر بنایی در تحلیل بسیاری از تصمیم‌گیری‌های پیچیده یا تخصیص، کاملاً پذیرفته شده است. به همین علت، این موضوع به عنوان یکی از شاخه‌های ریاضی مورد مطالعه قرار گرفته است و کاربردهای زیادی در شاخه‌های دیگر علوم و تکنولوژی دارد.

به عنوان مثال در یک شرکت هواپیمایی، بهینه‌سازی عبارت است از پایین آوردن هزینه‌های هواپیماها و خدمه هواپیما است. در مثال دیگر سرمایه داری که قصد دارد سهامش را با کمترین ریسک و بازدهی بالا در بورس سرمایه گذاری کند. در علم فیزیک یک مسئله بهینه‌سازی می‌تواند کم کردن انرژی و بالا بردن بازدهی یک سیستم باشد. در یک واکنش شیمیایی، یک مولکول منفرد تا زمانی که مجموع انرژی پتانسیلش به حداقل برسد با دیگر مولکول‌های آزاد واکنش انجام می‌دهد.

اما نکته قابل توجه در این است که برای استفاده از بهینه‌سازی باید تابع هدف را مشخص کنیم که می‌تواند سود، زمان، انرژی پتانسیل و یا هر کمیت دیگری باشد. تابع هدف به کاراکترهای مخصوصی که متغیر آزاد نامیده می‌شوند، بستگی دارد. هدف یافتن مقداری برای متغیرهاست که تابع هدف مقدار بهینه را بگیرد. روند مشخص کردن تابع هدف، متغیرها و قیود برای یک مسئله را مدل‌سازی گویند. مدل‌سازی یک مسئله اولین و مهمترین قدم در بهینه‌سازی است. اگر مدل بیش از حد ساده و مختصر باشد بینش درستی را برای مسائل علمی حاصل نمی‌کند و ممکن است جواب‌هایی بدست آید که زیاد مفید نیستند و اگر بیش از حد پیچیده باشد، حل آن سخت می‌شود و ممکن است هزینه زیادی برای بدست آوردن جواب لازم باشد.

بعد از مدل‌سازی مسأله پیدا کردن یک الگوریتم کارآمد برای حل مسأله قدم مهمی می‌تواند باشد زیرا ممکن است با اتخاذ یک الگوریتم نامناسب برای حل یک مسأله رسیدن به جواب دشوار و زمانبر باشد یا این که هزینه زیادی برای همگرایی آن صرف کنیم. امروزه روش‌های گوناگونی برای حل مسائل بهینه‌سازی وجود دارند که هر یک به نوبه خود دارای مزایا و معایبی هستند که بستگی به نوع مسأله نیز دارند. در بسیاری از موارد، تفسیرها و توضیحات ریاضی زیبا و ظریفی به عنوان شرایط بهینگی برای بررسی جواب وجود دارد. اگر شرایط بهینگی برقرار باشند، آنگاه می‌توان اطلاعات مفیدی راجع به چگونگی بهبود تقریب فعلی بدست آورد.

مسأله بهینه‌سازی در حالت کلی به صورت زیر بیان می‌شود:

$$\begin{array}{ll} \min & f(x) \\ \text{s.t.} & x \in R^n \end{array}$$

این مسأله را یک مسأله نامقید می‌نامند که در آن x متغیر تصمیم و $f(x)$ تابع هدف نام دارد. ممکن است این‌طور به نظر بیاید که مسائل بهینه‌سازی چنان‌کاری از ویژگی‌های ساختاریند که مانع از کاربری آنها به عنوان مدل‌های مفید برای مسائل با اهمیت می‌باشند. اما به دو دلیل کاملاً عکس این مطلب صحیح است؛ اولاً می‌توان این استدلال را بیان کرد که اگر دامنه مسأله گسترش یابد به‌طوری‌که همه متغیرهای مربوط به تصمیم‌گیری در نظر گرفته شوند، آنگاه هیچ قیدی لازم نیست. به عبارت دیگر، قیدها مبین محدودیت تصنعی میدان عمل هستند و زمانی که این میدان توسعه یابد، از صحنه خارج می‌شوند. دلیل دوم برای این که بسیاری از مسائل مهم را می‌توان بدون قید در نظر گرفت، زیرا اکثر مسائل مقید با برخی از ترفندها به مسائل نامقید تبدیل می‌شوند که حل این‌گونه مسائل راحت‌تر است.

مطالعه مسائل نامقید صرف نظر از این که به تبیین دسته مهمی از مسائل می‌انجامد، به‌طور مسلم قدمی است در راه دسترسی به حالت کلی‌تر مسائل مقید. در واقع بهینه‌سازی نامقید به عنوان ابزاری برای حل بعضی از مسائل مقید حائز اهمیت است. بسیاری از جنبه‌های نظری و الگوریتمی در حالت نامقید، و قبل از تعمیم به حالت مقید، به صورت بسیار طبیعی‌تری قابل طرح و بررسی‌اند. زیرا هر مسأله مقید را می‌توان به یک مسأله نامقید هم‌ارز تبدیل کرد. بنابراین، روش‌هایی که بتوانند مسائل نامقید را خیلی سریع حل کنند از اهمیت فوق‌العاده‌ای برخوردارند. برای حل مسائل غیرخطی روش‌های گوناگونی مورد استفاده قرار می‌گیرند.

یکی از این روش‌ها روش نیوتن است که این روش نسبت به دیگر روش‌ها کاربردی‌تر است زیرا این روش در صورت برقرار بودن شرایط خاصی دارای همگرایی مرتبه دو است که نسبت به دیگر روش‌ها مرتبه همگرایی آن بالاتر است. اما از اشکالات عمده و اساسی این روش می‌توان به ناکارآمد بودن این روش زمانی که ماتریس هسیان منفرد است یا نامعین است و یا این که نقطه شروع از نقطه جواب بسیار دور است اشاره کرد. در این پایان‌نامه یک اصلاح برای جهت نیوتن ارائه می‌دهیم و همچنین همگرایی، همگرایی مرتبه دو و توسعه ناحیه همگرایی روش جدید را اثبات خواهیم کرد. برای این کار از ایده تقریب بردار گرادیان در نقاط مهمی بنام نقاط محوری استفاده می‌کنیم که این نقاط نقش موثری در کارایی روش جدید ایفا می‌کنند که به تفصیل راجع به آنها صحبت می‌کنیم.

این پایان‌نامه در ۴ فصل تهیه و تنظیم شده است و مطالب آن عمدتاً از مراجع [۱-۳، ۵، ۶، ۸] و [۱۰] استفاده شده است:

فصل ۱ تعاریف و مفاهیم مقدماتی جبرخطی و مبانی بهینه‌سازی را معرفی کرده‌ایم.

فصل ۲ در این فصل روش‌های حل مسائل غیرخطی نامقید را بیان کرده‌ایم، روش نیوتن و همگرایی و همگرایی مرتبه دو آن به تفصیل شرح داده شده است و نیز معایب آن به همراه اصلاحاتی برای آن توضیح داده شده است.

فصل ۳ در این فصل یک اصلاح جدید برای جهت نیوتن ارائه داده‌ایم و نیز بحث همگرایی آن مفصل توضیح داده شده است.

فصل ۴ در این فصل به مقایسه روش‌های جدید مطرح شده از نظر عددی پرداخته‌ایم و نتایج بدست آمده مبین کارایی روش جدید در حل مسائل نامقید است.

فصل ۱

مفاهیم و تعاریف مقدماتی

در این فصل مروری بر مفاهیم بنیادی از جبرخطی عددی، آنالیز ریاضی و همچنین مبانی بهینه‌سازی خواهیم داشت. در پایان بحث همگرایی را مورد بررسی قرار می‌دهیم.

۱.۱ مفاهیم اساسی جبر خطی

۱.۱.۱ نرم‌های برداری

تابع قدرمطلق ابزاری برای مقایسه دو عدد حقیقی از نظر اندازه می‌باشد. در این بخش نرم یا اندازه بردارها را معرفی می‌کنیم که تعمیم تابع قدرمطلق است. مجموعه بردارهای حقیقی n بعدی را با R^n نمایش می‌دهیم. بردارها را با حروف کوچک سیاه نشان داده و به صورت ستونی در نظر می‌گیریم. برای نشان دادن بردارهای سطری از ترانهاده استفاده می‌کنیم. مثلاً

$$x = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} \quad x^T = [x_1 \quad x_2 \quad x_3]$$

تعریف ۱.۱.۱. یک نرم برداری تابعی مانند $\|\cdot\|$ از مجموعه بردارهای n بعدی R^n به مجموعه اعداد حقیقی مثبت R^+ با خواص زیر است:

$$\forall x \in R^n \Rightarrow \|x\| \geq 0 \quad (۱)$$

$$\|x\| = 0 \iff x = 0 \quad (۲)$$

(۳) به ازای هر $\alpha \in R$ داریم:

$$\|\alpha x\| = |\alpha| \|x\|$$

$$\|x + y\| \leq \|x\| + \|y\| \quad (۴)$$

که خاصیت ۴ را نامساوی مثلثی می‌نامیم.

فاصله بین بردارهای x و y را با $\|x - y\|$ نمایش می‌دهیم. نرم‌های برداری خواص قدر مطلق را دارا

هستند.

انواع نرم:

سه نرم معروف که از همه بیشتر مورد استفاده قرار می‌گیرند عبارتند از:

$$\|x\|_1 = \sum_{i=1}^n |x_i|$$

$$\|x\|_2 = \left(\sum_{i=1}^n |x_i|^2 \right)^{\frac{1}{2}}$$

$$\|x\|_\infty = \max_i |x_i|$$

که نرم دو را نرم اقلیدسی یا نرم طبیعی می‌نامیم که مبتنی بر ضرب داخلی استاندارد می‌باشد:

$$x^T y = \sum_{i=1}^n x_i y_i \quad (۱.۱)$$

$$\|x\|_2 = \sqrt{x^T x} = \left(\sum_{i=1}^n x_i^2 \right)^{\frac{1}{2}}. \quad (۲.۱)$$

مثلاً اگر $x = (0, 1, 2, -2, 4)$ ، آنگاه:

$$\|x\|_2 = \sqrt{x^T x} = \sqrt{\sum_i x_i^2} = \sqrt{0 + 1 + 4 + 4 + 16} = 5$$

قضیه ۲.۱.۱. نامساوی کوشی-شوارتز

به ازای هر دو بردار دلخواه x و y در R^n داریم:

$$|x^T y| \leq \|x\|_2 \|y\|_2$$

■

برهان. برای اثبات به مرجع [۱] مراجعه شود.

به ازای هر عدد حقیقی $1 \leq p$ ، نرم بردار $x \in R^n$ عبارت است از:

$$\|x\|_p = \left(\sum_{i=1}^n |x_i|^p \right)^{\frac{1}{p}}. \quad (۳.۱)$$

۲.۱.۱ نرم‌های ماتریسی

تعریف ۳.۱.۱. فرض کنید $\alpha \in R^n$ و $A, B \in R^{n \times n}$ ، یک نرم ماتریسی تابعی مانند $\|\cdot\| : R^n \rightarrow R^+$

است که در خواص زیر صدق کند:

$$\|A\| \geq 0, \quad \|A\| = 0 \iff A = 0 \quad (۱)$$

$$\|\alpha A\| = |\alpha| \|A\| \quad \text{که } \alpha \in R \quad (۲)$$

$$\|A + B\| \leq \|A\| + \|B\| \quad (۳)$$

$$\|AB\| \leq \|A\| \|B\| \quad (۴)$$

خاصیت ۴ را خاصیت زیر ضربی می‌نامیم.

ماتریس $A \in R^n$ را در نظر بگیرید، نرم فروبینوس ماتریس A به صورت زیر تعریف می‌شود:

$$\begin{aligned} \|A\|_F &= \sum_{i,j} |a_{ij}|^2 \\ &= \sum_i \|A_{i*}\|_2^2 = \sum_j \|A_{*j}\|_2^2 \\ &= (\text{trace}(A^T A))^{\frac{1}{2}} \end{aligned} \quad (۴.۱)$$

مثال ۴.۱.۱. ماتریس زیر را در نظر بگیرید:

$$A = \begin{bmatrix} 2 & -1 \\ -4 & -2 \end{bmatrix}$$

$$\|A\|_F = \sqrt{4 + 1 + 16 + 4} = 5$$

۳.۱.۱ ماتریس‌های معین مثبت

در این بخش به معرفی رده مهمی از ماتریس‌ها به نام ماتریس‌های معین مثبت^۱ و بعضی خواص آنها می‌پردازیم. ماتریس‌های معین مثبت به طور طبیعی در اکثر کاربردها ظاهر می‌شوند و خواص جالبی دارند.

تعریف ۵.۱.۱. ماتریس متقارن $A \in R^{n \times n}$ را :

(۱) معین مثبت گوئیم هرگاه $x^T Ax > 0$ به ازای هر بردار غیر صفر $x \in R^n$

(۲) نیمه معین مثبت^۲ گوئیم هرگاه $x^T Ax \geq 0$ به ازای هر بردار $x \in R^n$

(۳) معین منفی (نیمه معین منفی)^۳ گوئیم هرگاه $-A$ معین مثبت (نیمه معین مثبت) باشد.

تعریف ۶.۱.۱. فرم درجه دو ماتریس A را با $Q_A(x)$ نشان می‌دهیم که اهمیت زیادی در بحث بهینه‌سازی^۴ دارد.

$$Q_A(x) = x^T Ax$$

مثال ۷.۱.۱. ماتریس $A = \begin{bmatrix} 2 & 1 \\ 1 & 3 \end{bmatrix}$ را در نظر بگیرید؛ فرض کنید $x = (x_1 \ x_2)$ یک بردار غیر صفر دلخواه باشد:

$$Q_A(x) = x^T Ax = 2x_1^2 + 2x_1x_2 + 3x_2^2 = x_1^2 + (x_1 + x_2)^2 + 2x_2^2 > 0$$

لذا A معین مثبت است.

تعریف ۸.۱.۱. مینور اصلی پیشرو

فرض کنید A ماتریس $n \times n$ باشد؛ ماتریس متشکل از درایه‌های واقع در k سطر اول و k ستون اول A را زیر ماتریس اصلی پیشرو مرتبه k ، و دترمینان آن را مینور اصلی پیشرو A می‌نامیم.

^۱ positive definite
^۲ positive semi definite

^۳ negative definite (negative semi definite)
^۴ optimization

قضیه ۹.۱.۱. اگر A یک ماتریس متقارن $n \times n$ باشد و Δ_k ، $1 \leq k \leq n$ ، k امین مینور اصلی پیشرو آن باشد، آنگاه:

الف) ماتریس A معین مثبت است اگر و تنها اگر $\Delta_k > 0$ ، به ازای $k = 1, 2, \dots, n$.

ب) ماتریس A معین منفی است اگر و تنها اگر $(-1)^k \Delta_k > 0$ ، به ازای $k = 1, 2, \dots, n$. (یعنی $\Delta_1 < 0$) و مینورهای اصلی یک در میان تغییر علامت بدهند.)

۲.۱ مبانی بهینه‌سازی

در این بخش به موضوع بهینه‌سازی خواهیم پرداخت و برخی از مفاهیم و تعاریف مقدماتی آن که از اساسی‌ترین ابزارهای مطالعه‌ی فصل‌های دیگر است، را بیان می‌کنیم.

۱.۲.۱ برنامه‌ریزی غیرخطی

$$\begin{aligned} & \text{فرم کلی یک برنامه‌ریزی غیرخطی (NLP)} \quad \text{به صورت زیر است:} \\ \min \quad & f(x) \\ \text{s.t.} \quad & h_i(x) = 0, \quad i \in I = \{1, \dots, p\} \\ & g_j(x) \leq 0, \quad j \in J = \{1, \dots, m\} \\ & x \in C \end{aligned} \tag{۵.۱}$$

که $x \in R^n$ و $C \subseteq R^n$ یک مجموعه معین است. f ، h_i و g_j ها توابعی تعریف شده روی C (یا یک مجموعه باز که شامل C است) می‌باشند.

تعریف ۱.۲.۱. مجموعه جواب شدنی مسأله فوق به صورت زیر تعریف می‌شود:

$$\mathcal{F} = \{x \in C \mid h_i(x) = 0, i = 1, \dots, p \quad \text{and} \quad g_j(x) \leq 0, j = 1, \dots, m\} \tag{۶.۱}$$

حال چند اصطلاح فنی را بیان می‌کنیم:

(۱) به تابع f تابع هدف و به متغیر x متغیر تصمیم می‌گوییم. \mathcal{F} را نیز ناحیه شدنی می‌نامیم.

(۲) اگر $\mathcal{F} = \emptyset$ آنگاه می‌گوییم که مسأله (۵.۱) یک مسأله نشدنی است.

(۳) اگر f روی مجموعه \mathcal{F} از پایین بی کران باشد گوییم مسأله (۵.۱) بی کران است.

(۴) اگر \min تابع f در \mathcal{F} اتفاق بیفتد، گوییم \bar{x} یک جواب بهینه برای مسأله (۵.۱) است و $f(\bar{x})$ مقدار بهینه است.

مثال ۲.۲.۱. مسأله مینیمم سازی زیر را در نظر بگیرید:

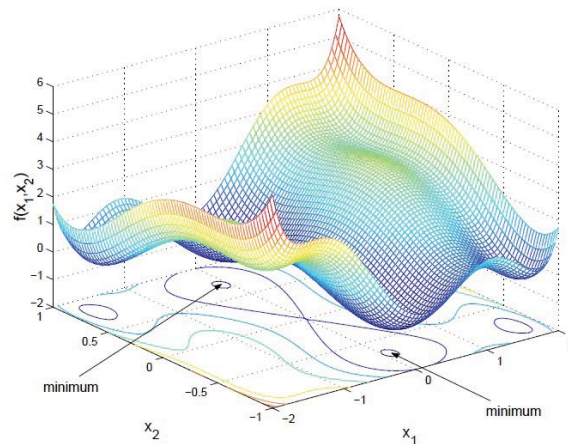
$$\begin{aligned} \min \quad & x_1^2(4 - 2x_1 + \frac{1}{4}x_1^2) + x_1x_2 + x_2^2(-4 + 4x_2) \\ \text{s.t.} \quad & -2 \leq x_1 \leq 2 \\ & -1 \leq x_2 \leq 1 \end{aligned}$$

مسأله فوق یک مسأله بهینه‌سازی غیرخطی است که تابع هدف آن تابع گوژ پشت (کاو) ^۶ نام دارد. ناحیه شدنی مسأله فوق عبارت است از:

$$\mathcal{F} = \{(x_1, x_2) : -2 \leq x_1 \leq 2, -1 \leq x_2 \leq 1\}$$

این برنامه دارای دو جواب بهینه $(0.898, 0.717)$ و $(-0.898, 0.717)$ است که در شکل ۱.۱ نشان

داده شده‌اند.



شکل ۱.۱: تابع گوژ پشت

^۶humpback function