

الله
يَعْلَمُ مَا يَعْمَلُونَ

١٠٤٢٧

۱۳۸۷/۱/۱۱

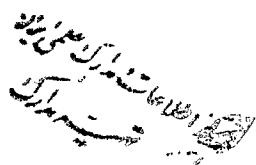


دانشکده فنی
دانشگاه شهرورد

عنوان:

حل مسائل برنامه ریزی فازی تصادفی

پایان نامه جهت اخذ درجه کارشناسی ارشد
رشته ریاضی کاربردی



استاد راهنما:

جناب آقای دکتر سهراب عفتی

۱۳۸۷/۱/۱ - ۰

استاد مشاور:

جناب آقای دکتر هادی صدوqi یزدی

پژوهش و نگارش:

زهرا صابری نصرآبادی

دانشکده علوم پایه

گروه ریاضی

شهریور ۱۳۸۶

۱۴۲۷۹

سی راهنمایی
۸۴۱۳۱۳۱۰۵۴

با اسمه تعالیٰ

شماره: ۳۱۱۳۵۷
تاریخ: ۸۶/۶/۱۹



دانشکده علوم پایه
دانشگاه تهران

جلیسه دفاع از پایان نامه خانم زهرا صابری دانشجوی دوره کارشناسی ارشد ریاضی کاربردی ساعت ۱۰ روز دوشنبه مورخه ۸۶/۶/۱۹ اتاق ۲۴۳ تشکیل گردید. پس از بررسی و نظر هیأت داوران، پایان نامه نامبرده با نمره ۱۷/۱۷ درجه بخالی مورد تأیید قرار گرفت.

عنوان رساله: حل مسائل برنامه ریزی فازی تصادفی

تعداد واحد: ۶ واحد

داور رساله: دکتر اکبر هاشمی برزآبادی
استادیار دانشگاه علوم پایه دامغان

داور رساله: دکتر سیدابوالفضل علوی
استادیار دانشگاه تربیت معلم سبزوار

استاد راهنما: دکتر سهراب عقی
دانشیار دانشگاه تربیت معلم سبزوار

استاد مشاور: دکتر هادی صدوqi
استادیار دانشگاه تربیت معلم سبزوار

ناینده تحصیلات تکمیلی: دکتر محمد تقی خداداد
استادیار دانشگاه تربیت معلم سبزوار

مدیر گروه ریاضی: دکتر محمد جانفدا
استادیار دانشگاه تربیت معلم سبزوار

بِسْمِ اللّٰهِ الرَّحْمٰنِ الرَّحِيْمِ
بِلَّا إِلٰهَ إِلَّا هُوَ

و تقدیم به پدر و مادر عزیزم

قدردانی

حمد و سپاس بی پایان خالق هستی بخش که به من توفیق کوشش در راه فraigیری علم و دانش عطا فرمود و در تمامی شئونات زندگی مرهون الطاف و عنایات بی پایانش قرار داد. اکنون که به فضل خداوند متعال دوره کارشناسی ارشد خود را به پایان رسانیده ام، مصداق حدیث گهربار «من علمتی حرفًا فقد صیرتني عبداً» وظیفه خود می دانم از همه دوستان و عزیزانی که در این زمینه مرا مورد لطف و حمایت های بی شائبه خویش قرار داده اند، سپاسگزاری نمایم. لذا از استاد ارجمند جناب آقای دکتر عفتی که زحمت راهنمایی و هدایت این پایان نامه را بر عهده داشتند، تشکر و قدردانی می نمایم. از استاد گرانقدر دانشکده فنی مهندسی، جناب آقای دکتر صدوقی که زحمت راهنمایی و مشاوره این پایان نامه را بر عهده داشتند، تشکر و قدردانی می نمایم. از خدمات پدر و مادر بزرگوارم که در طول مدت زندگی و تحصیل مرا یاری نموده اند، تقدیر و تشکر می نمایم. از کلیه اساتید محترم گروه ریاضی، بالاخص آقایان دکتر علوی و دکتر جانفدا که سایر دروس این دوره را در خدمت ایشان فرا گرفته ام، صمیمانه سپاسگزارم.

چکیده

در اغلب مسائل بهینه سازی، کمیت هایی که استفاده شده اند، داده های دقیقی نیستند بلکه وابسته به شرایط محیطی می باشند. ضمناً گردآوری اطلاعات به طوری که به تشخیص و قضاؤت انسان وابسته نباشد، بسیار مشکل می باشد و یا در عمل ممکن نیست. بنابراین در سال های اخیر دو نوع مسائل بهینه سازی، یعنی برنامه ریزی تصادفی و برنامه ریزی فازی مورد توجه قرار گرفته اند. در این پایان نامه در فصل اول تعاریف فازی، اندازه امکان و نظریه امکان و در فصل دوم برنامه ریزی خطی فازی را مورد بحث و بررسی قرار داده ایم. اما در بسیاری از سیستم های عملی، اطلاعات فازی و عوامل تصادفی هم زمان پدیدار می شوند بنابراین نوع جدیدی از برنامه ریزی برای اتخاذ تصمیمات در یک سیستم تصادفی فازی توسعه داده شده است. در فصل سوم مدل هایی از این نوع مسائل برنامه ریزی چند هدفی فازی احتمالی مورد بحث قرار گرفته اند. در فصل چهارم کاربرد شبکه های عصبی برای مسائل بهینه سازی مقید احتمالی ارائه شده و در فصل پنجم یکی از کاربردهای مسائل با قیود احتمالی در شناسایی الگو بررسی شده است.

واژه های کلیدی: امکان پذیری، برنامه ریزی فازی احتمالی، شبکه عصبی، ماشین بردار پشتیبان

فهرست مندرجات

۱	تعاریف و مفاهیم
۱	۱-۱ تعاریف و مفاهیم مقدماتی
۳	۲-۱ عملگرهای مجموعه‌ای فازی
۳	۲-۲-۱ ویژگی‌های عملگرهای اجتماع و اشتراک و متمم
۴	۲-۲-۲ عملگرهای جبری فازی
۶	۳-۱-۱ برشها و تحدب
۸	۳-۱-۲ اصل تجزیه
۸	۳-۱-۳ اصل گسترش
۹	۴-۱ اعداد فازی
۹	۵-۱ اعمال یکتایی در اعداد فازی
۱۲	۶-۱ اعمال یکتایی در اعداد فازی

۱۴	عملگرهای دوتایی بر اعداد فازی	۷-۱
۱۴	عملگر گسترش یافته فازی	۱-۷-۱
۱۴	ویرگی های عملگر گسترش یافته *	۲-۷-۱
۱۵	عملگر گسترش یافته جمع	۳-۷-۱
۱۵	عملگر گسترش یافته ضرب	۴-۷-۱
۱۷	عملگر گسترش یافته تفریق	۵-۷-۱
۱۷	عملگر گسترش یافته تقسیم	۶-۷-۱
۱۶	اعداد فازی LR	۸-۱
۲۱	اندازه فازی و اندازه امکان	۹-۱
۲۲	نظريه امکان، نظرية احتمال و نظرية مجموعه فازی	۱۰-۱
۲۶	برنامه ریزی خطی فازی ۲	
۲۶	تصمیمات فازی	۱-۲
۲۹	تعاریف تصمیم فازی به صورت اشتراک و اجتماع	۱-۱-۲
۳۰	مقایسه اعداد فازی	۲-۲
۳۲	مقدمه ای بر برنامه ریزی خطی فازی	۳-۲

۴-۲ برنامه ریزی خطی فازی با ضرایب تابع هدف فازی و ضرایب تکنولوژیک فازی	۳۳
۵-۲ برنامه ریزی خطی چند هدفی فازی	۳۶
۳ برنامه ریزی چند هدفی فازی احتمالی	۳۹
۱-۳ برنامه ریزی چند هدفی فازی با قیود احتمالی	۴۱
۲-۳ برنامه ریزی چند هدفی کسری خطی فازی با قیود احتمالی	۴۹
۳-۳ برنامه ریزی خطی تصادفی چند هدفی	۵۷
۴-۳ حل مسائل برنامه ریزی خطی و غیرخطی چند هدفی با استفاده از برنامه ریزی فازی	۶۱
۵-۳ برنامه ریزی تصادفی چند هدفی با قیود احتمالی توأم	۶۷
۴ کاربرد شبکه های عصبی برای حل مسائل بهینه سازی مقید	۷۵
۱-۴ حل مسائل برنامه ریزی غیرخطی پارامتری با شبکه های عصبی	۷۵
۱-۱-۴ تعاریف و قضایا	۷۶

۷۸	۲-۱-۴ مدل شبکه عصبی اول
۸۰	۳-۱-۴ روش عددی برای حل مسائل برنامه ریزی پارامتری
۸۱	۴-۱-۴ مدل شبکه عصبی دوم
۸۴	۲-۴ حل مسائل برنامه ریزی فازی با قیود احتمالی با استفاده از شبکه های عصبی
۸۶	۵ کاربرد قیود احتمالی در شناسایی الگو
۸۸	۱-۵ ابرصفحه بهینه برای نمونه های جدایی پذیر خطی
۹۲	۱-۱-۵ بهینه سازی درجه دوم برای یافتن ابرصفحه بهینه
۹۵	۲-۵ ابرصفحه بهینه برای نمونه های جدایی ناپذیر
۹۷	۳-۵ ماشین بردار پشتیبان با قیود احتمالی
۹۹	۱-۳-۵ تجسمی از $PC-SVM$ پیشنهادی
۱۰۲	۲-۳-۵ نتایج تجربی
۱۰۴	۴-۵ حل مسائل مقید احتمالی در ماشین بردار پشتیبان با استفاده از شبکه های عصبی
۱۰۵	۱-۴-۵ مدل شبکه عصبی برای حل مسائل QP
۱۰۷	۲-۴-۵ بررسی رفتار همگرایی مدل شبکه عصبی برای SVM

فهرست مندرجات

۸

- ۵-۵ ماشین بردار پشتیبان غیرخطی ۱۰۷
۱-۵-۵ هسته ضرب داخلی ۱۰۹
۲-۵-۵ طراحی بهینه ماشین بردار پشتیبان ۱۱۱

لیست اشکال

- ۱-۱ منحنی نمایش تابع عضویت «سن پایین» ۲
- ۱-۲ (الف) مجموعه‌ی فازی محدب ، (ب) مجموعه‌ی فازی نامحدب ۷
- ۱-۳ اصل گسترش ۹
- ۱-۴ منحنی نمایش تابع عضویت عدد فازی LR ۱۷
- ۱-۵ منحنی نمایش تابع عضویت عدد فازی مثلثی ۲۰
- ۱-۶ منحنی نمایش تابع عضویت عدد فازی ذوزنقه‌ای ۲۰
- ۲-۱ تصمیم فازی ۲۷
- ۲-۲ سود سهام راضی کننده به عنوان ماکریزم سازی تصمیم ۲۸

۱-۳ مسیرهای الف) متغیر x_1 ، ب) متغیر x_2	۵۴
۲-۳ مسیرهای الف) متغیر t ، ب) متغیر x_2	۵۵
۳-۳ الف) رفتار تابع هدف ، ب) همگرایی روش	۵۵
۴-۳ مسیرهای الف) متغیر x_1 ، ب) متغیر x_2	۵۵
۵-۳ مسیرهای الف) متغیر t ، ب) متغیر x_2	۵۶
۶-۳ الف) همگرایی روش ، ب) رفتار تابع هدف	۵۶
۱-۵ ابر صفحه بهینه برای نمونه های جدایی پذیر خطی	۸۹
۲-۵ تصویر هندسی فاصله جبری نمونه ها تا ابر صفحه بهینه برای حالت دو بعدی	۹۰
۳-۵ داده x_i در داخل ناحیه جدا کننده در سمت راست صفحه تصمیم قرار دارد.	۹۶
۴-۵ داده x_i در داخل ناحیه جدا کننده در سمت مخالف صفحه تصمیم قرار دارد.	۹۶

- ۵-۵ حاشیه بدست آمده با استفاده از SVM استاندارد ۹۹
- ۶-۶ ضریب اطمینان برای داده های دو کلاس، برای نمایش بهتر، کلاس ۱
با احتمال منفی و کلاس ۲ با احتمال مثبت نشان داده شده اند. ۱۰۰
- ۷-۷ اثر احتمال بر جابجایی ابر صفحه ۱۰۱
- ۸-۸ مقایسه نرخ شناسایی دو الگوریتم SVM معمول و $PC - SVM$
پیشنهادی برای مثال ۱ ۱۰۳
- ۹-۹ مقایسه نرخ شناسایی دو الگوریتم SVM معمول و $PC - SVM$
پیشنهادی برای مثال ۲ ۱۰۳
- ۱۰-۱۰ رفتار همگرایی در مدل شبکه عصبی (a) ضریب لاغرانژ α_i (b) بایاس b ۱۰۸
- ۱۲-۱۲ (a) ماشین چند جمله‌ای برای حل مسئله XOR و (b) تصاویر تولید
شده در فضای ویژگی مربوط به چهار نمونه داده شده از مسئله XOR ۱۱۴
- ۱۳-۱۳ جدا سازی غیرخطی از نمونه‌های دو بعدی و بردارهای پشتیبان ۱۱۴

فصل ۱

تعاریف و مفاهیم

۱-۱ تعاریف و مفاهیم مقدماتی

تعريف ۱-۱: (مجموعه فازی) [۱]

فرض کنید X یک مجموعه دلخواه باشد، مجموعه فازی A در X با تابع عضویت $\mu_A(x)$ مشخص می‌گردد که برای هر عضو x از X یک عدد حقیقی از $[0, 1]$ را اختصاص می‌دهد. مجموعه فازی A به صورت $A = \{(x, \mu_A(x)) | x \in X\}$ نشان داده می‌شود.

بنابراین مجموعه فازی A مجموعه‌ای است که درجات عضویت اعضاء آن می‌تواند به طور پیوسته از باره $[0, 1]$ اختیار شود. نزدیکی مقدار $\mu_A(x)$ به عدد یک نشان دهنده تعلق بیشتر x به مجموعه فازی A است و بالعکس نزدیکی آن به صفر نشان دهنده تعلق کمتر x به A است.

هنگامی که X یک مجموعه متناهی به صورت $X = \{x_1, x_2, \dots, x_n\}$ باشد، مجموعه فازی A از X را می‌توان به صورت نمادین زیر نمایش داد:

$$A = \frac{\mu_A(x_1)}{x_1} + \frac{\mu_A(x_2)}{x_2} + \dots + \frac{\mu_A(x_n)}{x_n} = \sum_{i=1}^n \frac{\mu_A(x_i)}{x_i}$$

و در صورتی که X یک مجموعه پیوسته باشد، به صورت $A = \int_X \frac{\mu_A(x)}{x} dx$ نمایش داده می‌شود.

مثال ۱-۱: فرض کنید $X = \{15, 16, 17, 18, 19, 20\}$ نمراتی باشند که

فصل ۱ تعاریف و مفاهیم

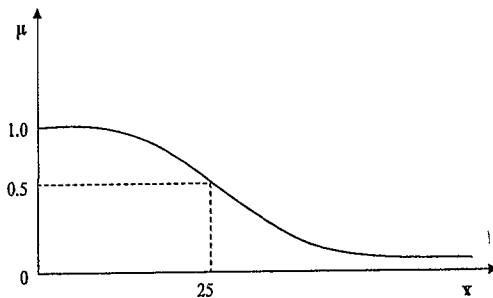
۲

دانشجویان در درس برنامه ریزی خطی می‌توانند بگیرند. در این صورت مجموعه فازی نمرات برای دانشجویان در این درس به صورت زیر تعریف می‌شود:

$$A = \{(15, 0/2), (16, 0/4), (17, 0/6), (18, 0/8), (19, 0/9), (20, 1)\}$$

مثال ۱-۲: فرض کنید سن افراد نشان دهنده متغیری در بازه $(0, \infty) = X$ باشد. در این صورت مجموعه فازی A در X که سن پایین را نشان می‌دهد. به وسیله تابع عضویت زیر که در شکل نشان داده شده است، تعریف می‌شود:

$$\mu_A(x) = (1 + (0/04x)^2)^{-1}$$



شکل ۱-۱: منحنی نمایش تابع عضویت «سن پایین».

تعریف ۱-۲: (تکیه گاه) تکیه گاه یک مجموعه فازی A ، $\text{supp } A$ ، مجموعه نقاطی از X می‌باشد که به ازای هر $x \in X$ ، $\mu_A(x) > 0$ ، یعنی $\{x \in X | \mu_A(x) > 0\}$.

تعریف ۱-۳: (مجموعه نرمال) هرگاه برای مجموعه فازی A ، $\sup_{x \in X} \mu_A(x) = 1$ باشد، A را نرمال و در غیر این صورت زیرنرمال می‌نامند. هر مجموعه فازی زیرنرمال را با تقسیم $\mu_A(x)$ بر $\sup \mu_A(x)$ می‌توان نرمال کرد.

۱-۲ عملگرهای مجموعه‌ای فازی

بدیهی است که تابع عضویت جزء بسیار مهمی از یک مجموعه‌ی فازی است و مسلماً عملگرها برای مجموعه‌های فازی از طریق توابع عضویت شان تعریف می‌شوند. این عملگرها یک تعمیم طبیعی از عملگرها مجموعه‌ای معمولی هستند.

تعریف ۱-۴: (زیرمجموعه) مجموعه فازی A زیرمجموعه‌ی مجموعه فازی B می‌باشد، اگر $\forall x \in X, \mu_A(x) \leq \mu_B(x)$ و با نماد $A \subseteq B$ نشان داده می‌شود.

تعریف ۱-۵: (اشتراك) تابع عضویت $\mu_C(x)$ از اشتراك $C = A \cap B$ به صورت زیر تعریف می‌شود:

$$\mu_C(x) = \min\{\mu_A(x), \mu_B(x)\}, \quad x \in X$$

تعریف ۱-۶: (اجتماع) تابع عضویت $\mu_D(x)$ از اجتماع $D = A \cup B$ به صورت زیر تعریف می‌شود:

$$\mu_D(x) = \max\{\mu_A(x), \mu_B(x)\}, \quad x \in X$$

تعریف ۱-۷: (متتم) تابع عضویت متتم یک مجموعه‌ی فازی نرمالیزه شده‌ی مجموعه‌ی A ، $\mu_{A'}(x)$ ، به صورت زیر تعریف می‌شود:

$$\mu_{A'}(x) = 1 - \mu_A(x), \quad x \in X.$$

۱-۳-۱ ویژگی‌های عملگرهای اجتماع و اشتراك و متتم

در سال ۱۹۶۵ پروفسور لطفی عسگرزاده^۱ براساس تعاریف عملگرهای فازی، اکثر خواص اساسی مجموعه‌های معمولی را برای مجموعه‌های فازی تعمیم داد که برخی از این ویژگیها را بیان می‌کنیم.

L. Zadeh^۱

فصل ۱ تعاریف و مفاهیم

۴

قضیه ۱-۱: اعمال اجتماع و اشتراک بین دو مجموعه‌ی فازی، دارای ویژگی‌های خود توانی، جابجایی و شرکت پذیری هستند. یعنی برای مجموعه‌های فازی دلخواه A ، B و C داریم:

$$A \cup A = A \text{ و } A \cap A = A \quad (1)$$

$$A \cup B = B \cup A \text{ و } A \cap B = B \cap A \quad (2)$$

$$A \cup (B \cup C) = (A \cup B) \cup C \text{ و } A \cap (B \cap C) = (A \cap B) \cap C \quad (3)$$

اثبات: به [۱۴] مراجعه شود.

قضیه ۱-۲: عمل اجتماع نسبت به اشتراک و عمل اشتراک نسبت به اجتماع خاصیت توزیع پذیری دارند:

$$A \cup (B \cap C) = (A \cup B) \cap (A \cup C) \quad (1)$$

$$A \cap (B \cup C) = (A \cap B) \cup (A \cap C) \quad (2)$$

اثبات: به [۱۴] مراجعه شود.

قضیه ۱-۳: (قوانین دمورگان) برای هر دو مجموعه‌ی فازی A و B داریم:

$$(A \cup B)' = (A' \cap B') \quad (1)$$

$$(A \cap B)' = (A' \cup B') \quad (2)$$

اثبات: به مرجع [۱۴] مراجعه شود.

۱-۲-۲ عملگرهای جبری فازی

تعريف ۱-۸: (جمع جبری) جمع جبری (احتمالی) دو مجموعه فازی A و B که با نماد $A + B$ نمایش داده می‌شود، به صورت یک مجموعه فازی با تابع عضویت زیر تعریف می‌گردد:

فصل ۱ تعاریف و مفاهیم

۵

$$\mu_{A+B}(x) = \mu_A(x) + \mu_B(x) - \mu_A(x)\mu_B(x)$$

تعريف ۱-۹: (جمع کراندار) جمع کراندار دو مجموعه فازی A و B که با نماد $A \oplus B$ نمایش داده می شود، به صورت یک مجموعه فازی با تابع عضویت زیر تعریف می گردد:

$$\mu_{A \oplus B}(x) = \min\{1, \mu_A(x) + \mu_B(x)\}$$

تعريف ۱-۱۰: (تفاضل کراندار) تفاضل کراندار دو مجموعه فازی A و B که با نماد $A \ominus B$ نمایش داده می شود، به صورت یک مجموعه فازی با تابع عضویت زیر تعریف می گردد:

$$\mu_{A \ominus B}(x) = \min\{0, \mu_A(x) - \mu_B(x)\}$$

تعريف ۱-۱۱: (ضرب جبری) حاصل ضرب جبری دو مجموعه های فازی A و B که با نماد $A \cdot B$ نمایش داده می شود، به صورت یک مجموعه فازی با تابع عضویت زیر تعریف می گردد:

$$\mu_{A \cdot B}(x) = \mu_A(x) \cdot \mu_B(x)$$

تعريف ۱-۱۲: (حاصل ضرب دکارتی) اگر A_1, A_2, \dots, A_n مجموعه های فازی به ترتیب در X_1, X_2, \dots, X_n باشند، حاصل ضرب دکارتی $A_1 \times A_2 \times \dots \times A_n$ در فضای ضربی $X_1 \times X_2 \times \dots \times X_n$ به صورت یک مجموعه فازی با تابع عضویت زیر تعریف می گردد:

$$\mu_{A_1 \times A_2 \times \dots \times A_n}(x_1 \times x_2 \times \dots \times x_n) = \min_{i=1, \dots, n} \mu_{A_i}(x_i)$$

تعريف ۱-۱۳: (توان m ام) توان m ام یک مجموعه فازی A به صورت یک مجموعه فازی با تابع عضویت زیر تعریف می گردد:

$$\mu_{A^m}(x) = [\mu_A(x)]^m, \quad x \in X$$

فصل ۱ تعاریف و مفاهیم

۶

مثال ۱-۳: فرض کنید $X = \{1, 2, \dots, 8\}$ و مجموعه‌ی فازی در X نشان دهنده «ویرگی بزرگ بودن» به صورت $\{(1, 0/4), (2, 0/6), (3, 0/8), (4, 1)\}$ و مجموعه‌ی فازی B در X نشان دهنده «ویرگی نزدیک بودن به ۵» به صورت $B = \{(3, 0/4), (4, 0/8), (5, 1), (6, 0/8)\}$

$$A + B = \{(1, 0/4), (2, 0/8), (3, 1), (4, 0/92), (5, 0/8), (6, 1), (7, 0/8), (8, 1)\}$$

$$A \oplus B = \{(1, 0/4), (2, 0/8), (3, 1), (4, 0/8), (5, 1), (6, 1), (7, 0/8), (8, 1)\}$$

$$A \ominus B = \{(1, 0/4), (2, 0/4)\}$$

$$A \cdot B = \{(1, 0/4), (2, 0/48)\}$$

$$A^T = \{(1, 0/16), (2, 0/36), (3, 0/64), (4, 1)\}$$

۱-۴-۱ α -برشها و تحدب

در این بخش به تعریف یکی از مفاهیم اساسی که بیانگر رابطه‌ی یک مجموعه‌ی فازی و مجموعه‌های معمولی است، می‌پردازیم.

تعریف ۱-۴-۱: α -برش مجموعه‌ی فازی A زیرمجموعه‌ی (ممولی) عناصری از X که درجه عضویت آنها در مجموعه‌ی فازی A حداقل به بزرگی $\alpha > 0$ باشد. α -برش مجموعه‌ی فازی A نامیده می‌شود و با نماد A_α نشان می‌دهیم.

$$A_\alpha = \{x \in X | \mu_A(x) \geq \alpha\}$$

در برخی موارد از مفهوم α -برش قوی استفاده می‌شود که با نماد $A_{\bar{\alpha}}$ نشان داده می‌شود و به صورت زیر تعریف می‌شود:

$$A_{\bar{\alpha}} = \{x \in X | \mu_A(x) > \alpha\}$$

۱-۴-۲ قضیه

۱. خانواده‌ی $\{A_\alpha | \alpha \in [0, 1]\}$ یکنواست، یعنی: