



Proposing a New Approach for Solving Intuitionistic Fuzzy Linear Programming Problem with Non-Symmetric Parameters

Morteza Goli^{1,*}, Hadi Nasseri¹, Mehrdad Ghaznavi²

¹Faculty of Mathematical Sciences, Mazandaran University, Babolsar, Iran.

²Faculty of Mathematical Sciences, Shahrood University of Technology, Shahrood. Iran.

Abstract

In this paper, we deal with a linear programming problem with non-symmetric trapezoidal intuitionistic fuzzy numbers. In recent years, many authors have studied the symmetric trapezoidal intuitionistic fuzzy numbers. After defining a ranking function and arithmetic operations on these numbers, they solved the intuitionistic fuzzy linear programming problem. But the main problem with their method was that only available for symmetric trapezoidal intuitionistic fuzzy numbers. Now in order to overcome this limitation, in this paper, we present a new arithmetic and a new ordering for non-symmetric trapezoidal intuitionistic fuzzy numbers. Then, we present the general model of an intuitionistic fuzzy linear programming problems and prove a number of important theorems for solving it. Then we present the intuitionistic fuzzy simplex algorithm and finally, by presenting two examples, we will show the application of this new approach and show its superiority over the fuzzy mode.

Keywords: Fuzzy linear programming, Intuitionistic fuzzy arithmetic, Trapezoidal intuitionistic Fuzzy number, Intuitionistic fuzzy linear programming.

Paper Type: Original

Receive: 01/11/2020

Review: 19/12/2020

Revise: 27/04/2021

Accept: 11/05/2021

Citation:



Goli, M., Nasseri, H., & Ghaznavi, M. (2021). Proposing a new approach for solving intuitionistic fuzzy linear programming problem with non-symmetric parameters. *Decisions & operations research*, 6(1), 75-96.

* Corresponding Author

Email Address: mrtz.golii@gmail.com

DOI: 10.22105/dmor.2021.255385.1247



ارائه یک رویکرد جدید برای حل مساله برنامه‌ریزی خطی فازی شهودی با پارامترهای نامتقارن

مرتضی گلی^۱، هادی ناصری^۱، مهرداد غزنوی^۲

^۱دانشکده علوم ریاضی، دانشگاه مازندران، بابلسر، ایران.

^۲دانشکده علوم ریاضی، دانشگاه صنعتی شاهرود، شاهرود.

چکیده

ما در این مقاله با یک مساله برنامه‌ریزی خطی با اعداد فازی شهودی دوزنقه‌ای نامتقارن سروکار داریم. در سال‌های اخیر، نویسندگان زیادی به مطالعه بر روی اعداد فازی شهودی دوزنقه‌ای متقارن پرداختند. آن‌ها بعد از تعریف یک تابع رتبه‌بندی و عملیات حساب بر روی این اعداد، به حل مساله برنامه‌ریزی خطی فازی شهودی پرداختند. اما مشکل اصلی روش آن‌ها این بود که تنها برای اعداد فازی شهودی دوزنقه‌ای متقارن برقرار بود. حال به منظور رفع این مشکل، ما در این مقاله به ارائه یک حساب جدید و همچنین یک ترتیب جدید برای اعداد فازی شهودی دوزنقه‌ای نامتقارن می‌پردازیم. در ادامه ما مدل کلی مسائل برنامه‌ریزی خطی با اعداد فازی شهودی دوزنقه‌ای نامتقارن را ارائه کرده و به اثبات تعدادی از قضایای مهم برای حل آن می‌پردازیم. سپس به ارائه الگوریتم سیمپلکس فازی شهودی پرداخته و در انتها با ارائه دو مثال، کاربرد این رویکرد جدید را نشان داده و برتری آن را نسبت به حالت فازی نشان خواهیم داد.

واژه‌های کلیدی: برنامه‌ریزی خطی فازی، حساب فازی شهودی، عدد فازی شهودی دوزنقه‌ای نامتقارن، برنامه‌ریزی خطی فازی شهودی.

نوع مقاله: پژوهشی

پذیرش: ۱۴۰۰/۰۲/۲۱

بازنگری: ۱۴۰۰/۰۲/۰۷

داوری: ۱۳۹۹/۰۹/۲۹

دریافت: ۱۳۹۹/۰۸/۱۱

۱- مقدمه

معرفی منطق فازی توسط زاده^۱ (۱۹۶۵) و کاربرد موفق آن در سیستم‌های کنترلی، باعث رشد و نفوذ این منطق در سایر زمینه‌ها گردید که یکی از این زمینه‌ها، برنامه‌ریزی خطی است. در بسیاری از مسائل صنعتی و مدیریتی که منجر به حل یک مساله برنامه‌ریزی خطی می‌شود، تصمیم‌گیرنده نمی‌تواند بطور دقیق مقادیر پارامترهای مساله را تعیین کند و این ابهام ممکن است از نوع احتمالی نباشد. در واقع در برنامه‌ریزی خطی پارامترهای مساله توسط افراد با تجربه با مقادیر دقیق تعیین می‌شوند، ولی در محیط‌های فازی، فرض وجود اطلاعات دقیق توسط افراد با تجربه، دور از واقعیت به نظر می‌رسد. لذا استفاده از مدل‌سازی فازی در مسایل تصمیم‌گیری واقعی با داده‌های نادقیق می‌تواند مناسب باشد. کاربرد سیستم‌های فازی در برنامه‌ریزی ریاضی، تاریخچه‌ای طولانی دارد. مفهوم برنامه‌ریزی ریاضی فازی اولین

^۱Zadeh



بار توسط تاناکا و همکاران^۱ (۱۹۸۴) در چارچوب تصمیم‌گیری فازی که توسط بلمن و زاده^۲ (۱۹۷۰) ارائه شده بود، پیشنهاد شد. فرمول‌بندی مسائل برنامه‌ریزی خطی فازی (FLP) توسط زیمرمن^۳ (۱۹۷۸) پیشنهاد شد. مهدوی امیری و ناصری^۴ (۲۰۰۷) به حل مساله برنامه‌ریزی خطی با متغیرهای فازی دوزنقه‌ای پرداختند. آن‌ها یک تابع رتبه‌بندی خطی را به منظور مرتب کردن اعداد فازی دوزنقه‌ای بکار گرفتند. سپس بعد از اثبات قضایای دوگانی و با ارائه الگوریتم سیمپلکس دوگان، به حل مساله برنامه‌ریزی خطی با متغیرهای فازی شهودی دوزنقه‌ای پرداختند. غزنوی و همکاران^۵ (۲۰۱۶) به تحلیل پارامتری مسائل برنامه‌ریزی خطی با اعداد فازی پرداختند. آن‌ها تغییرات مساله را با استفاده از یک تابع رتبه‌بندی خطی در نظر گرفتند. آن‌ها به منظور پیدا کردن حل پایه‌ای بهینه جدید، روش سیمپلکس اولیه، روش سیمپلکس دوگان و روش سیمپلکس اولیه-دوگان را بکار گرفتند. نجفی و عدالت‌پناه^۶ (۲۰۱۳) به بیان برخی اصلاحات بر روی یک مدل در حالت کلی، برای یک مساله برنامه‌ریزی خطی تماماً فازی پرداختند. نوری اسکندری و غزنوی^۷ (۲۰۱۸) به ارائه یک الگوریتم کارا برای حل مسائل برنامه‌ریزی خطی فازی پرداختند. آن‌ها تعدادی از رویکردهای مشهور را برای حل مسائل برنامه‌ریزی خطی فازی با استفاده از یک مساله برنامه‌ریزی خطی قطعی پرداختند. داس و همکاران^۸ (۲۰۱۷) به معرفی یک روش کارا برای حل مسائل برنامه‌ریزی خطی تماماً فازی پرداختند. سپس با بیان چند مثال، به تحلیل نظری روش پیشنهادی پرداختند. در ادامه نشان دادند روش آن‌ها در مقایسه با روش‌های دیگر، به محاسبات کمتری نیاز دارد. نجفی و همکاران^۹ (۲۰۱۶) یک روش کارآمد جدید را به منظور پیدا کردن حل بهینه مسائل برنامه‌ریزی خطی تماماً فازی با متغیرها و پارامترهای نامحدود را ارائه دادند. آن‌ها در ادامه به منظور نشان دادن کارایی این روش به بیان چند مثال عددی پرداختند. حسین زاده و عدالت‌پناه^{۱۰} (۲۰۱۶) با در نظر گرفتن اعداد فازی، یک مدل جدید را برای حل مسائل برنامه‌ریزی خطی تماماً فازی ارائه دادند. آن‌ها با مقایسه این مدل جدید با دو مدل دیگر، برتری این مدل را نسبت به دو مدل دیگر به تصویر کشیدند. شموشکی و همکاران^{۱۱} (۲۰۱۵) با در نظر گرفتن اعداد فازی، یک مدل جدید را به منظور پیدا کردن حل بهینه مسائل برنامه‌ریزی خطی تماماً فازی پیشنهاد کردند. آن‌ها در ادامه نشان دادند پیاده‌سازی این روش در مقایسه با روش‌های موجود، فرآیند ساده‌تری دارد. بعد از آن، به منظور حل مسایل برنامه‌ریزی خطی فازی مدل‌های مختلفی معرفی گردید و روش‌های زیادی برای حل آن ارائه شد (گانشن و ورامانی^{۱۲}، ۲۰۰۶؛ مهدوی امیری و همکاران^{۱۳}، ۲۰۰۹؛ ناصری و باوندی^{۱۴}، ۲۰۱۸؛ ناصری و ابراهیم نژاد^{۱۵}، ۲۰۱۰).

با گذشت زمان، مسایلی در نظریه مجموعه فازی (FS) مطرح گردید که علم فازی دیگر قادر به حل آن‌ها نبود. برای حل این مسایل یک توسعه از نظریه مجموعه فازی (FS) بنام نظریه مجموعه فازی شهودی (IFS) توسط آتاناسوف^{۱۱} (۱۹۹۹) ارائه گردید. نظریه مجموعه فازی شهودی (IFS) توسط دو مفهوم مختلف درجه عضویت (μ) و درجه عدم عضویت (ν) نشان داده می‌شود. تفاوت این دو نظریه اینست که در نظریه مجموعه فازی (FS)، درجه عضویت اعداد یک رقم بین صفر و یک می‌باشد ($0 \leq \mu \leq 1$) و درجه عدم عضویت $1 - \mu$ می‌باشد. در واقع در نظریه مجموعه فازی (FS)، درجه عدم عضویت، یک منهای درجه عضویت است و داریم: $\nu = 1 - \mu$. اما در نظریه مجموعه فازی شهودی (IFS) ما نمی‌توانیم درجه عدم عضویت را یک منهای درجه عضویت در نظر بگیریم و در اینجا ما یک درجه شک و تردید (h) نیز داریم. به بیان دیگر، در نظریه مجموعه فازی شهودی (IFS)، درجه عدم عضویت یک منهای درجه عضویت منهای درجه شک و تردید است و داریم: $\nu = 1 - \mu - h$. چون در نظریه مجموعه فازی شهودی (IFS) هم درجه

^۱Tanaka et al.

^۲Bellman & Zadeh

^۳Zimmermann

^۴Mahdavi-Amiri and Naseri

^۵Ghaznavi et al.

^۶Najafi and Edalatpanah

^۷Noori Skandari and Ghaznavi

^۸Das et al.

^۹Najafi et al.

^{۱۰}Hosseinzadeh and Edalatpanah

^{۱۱}Shamooshaki et al.

^{۱۲}Ganesan and Veeramani

^{۱۳}Mahdavi-Amiri et al.

^{۱۴}Nasseri and Bavandi

^{۱۵}Nasseri and Ebrahimnejad

^{۱۶}Atanasov



عضویت و هم درجه عدم عضویت داریم؛ لذا در مقابله با ابهام و عدم قطعیت، این نظریه ابزار قدرتمندتری را در اختیار ما قرار می‌دهد. رویکردی از کاربرد نظریه مجموعه فازی شهودی (IFS) برای بهینه‌سازی و حل این مسایل توسط آنگلو^۱ (۱۹۹۷) ارائه گردید. جایالاکشمی و همکاران^۲ (۲۰۱۹) یک رویکرد ساده برای حل مسائل برنامه‌ریزی خطی فازی شهودی ارائه دادند. مزیت اصلی روش آن‌ها نسبت به روش‌های دیگر اینست که بدون تبدیل کردن مساله به فرم قطعی، به حل مساله برنامه‌ریزی خطی فازی شهودی می‌پردازند. سیدهو و کومار^۳ (۲۰۱۹) به ارائه یک روش جدید برای حل مساله برنامه‌ریزی خطی با اعداد فازی شهودی دوزنقه‌ای پرداختند. آن‌ها به بیان محدودیت‌ها و نواقص روش‌های موجود پرداخته و سپس با ارائه یک الگوریتم جدید توانستند بر محدودیت‌های موجود غلبه کرده و حل بهینه مساله برنامه‌ریزی خطی با اعداد فازی شهودی دوزنقه‌ای را بدست آورند. بهاراتی و ساین^۴ (۲۰۱۵) به مطالعه یک روش جدید به منظور پیدا کردن حل بهینه مسائل برنامه‌ریزی خطی تماماً فازی شهودی پرداختند. آن‌ها با استفاده از علامت فاصله بین اعداد فازی شهودی، به مقایسه آن‌ها پرداختند. این روش برای حل مسائل برنامه‌ریزی خطی تماماً فازی شهودی با محدودیت‌های تساوی بکار می‌رود. کار^۵ و شاو^۶ (۲۰۱۹) به حل مسائل برنامه‌ریزی خطی تماماً فازی شهودی با اعداد فازی شهودی پرداختند. آن‌ها به تحلیل روش ساین و یاداو^۷ (۲۰۱۷) و معرفی آن به منظور پیدا کردن مقدار فازی شهودی بهینه منحصر بفرد مسائل برنامه‌ریزی خطی تماماً فازی شهودی با محدودیت‌های مساوی و نامساوی پرداختند. آن‌ها در ادامه بعد از مقایسه روش خود و روش ساین و یاداو (۲۰۱۷)، مزیت روش خود را نسبت به روش آن‌ها نشان داده و محدودیت‌ها و نواقص روش ساین و یاداو (۲۰۱۷) برطرف نمودند.

ناصری و همکاران^۸ (۲۰۱۸) یک رویکرد جدید برای حل مسائل برنامه‌ریزی خطی فازی شهودی بر اساس مقایسه اعداد فازی شهودی و با استفاده از تابع رتبه‌بندی خطی ارائه دادند. آن‌ها با تعریف یک مساله کمکی که در آن فقط ضرائب هدف بصورت اعداد فازی شهودی بود، به مطالعه بین مساله اصلی و مساله کمکی پرداختند. سپس به توسعه الگوریتم سیمپلکس اولیه فازی شهودی برای حل این مسائل پرداختند. ناگورگانی و پونالاگ^۹ (۲۰۱۲) یک تکنیک رتبه‌بندی برای اعداد فازی شهودی مثلثی با استفاده از (α, β) -برش، تابع نمره و تابع دقت معرفی کردند. این روش برای حل مساله برنامه‌ریزی خطی با متغیرهای فازی شهودی بکار گرفته شد. کابیراج و همکاران^{۱۰} (۲۰۱۹) به حل مساله برنامه‌ریزی خطی فازی شهودی بدون استفاده از توابع رتبه‌بندی رایج پرداختند. آن‌ها با ارائه یک مثال کاربردی و حل آن به وسیله روش پیشنهادی و سپس مقایسه آن با چند روش دیگر، برتری روش خود را نسبت به روش‌های دیگر نشان دادند. رمیک و ولاچ^{۱۱} (۲۰۱۶) مساله برنامه‌ریزی خطی فازی شهودی را معرفی کرده و به بیان مفاهیم دوگانگی و قضایای مربوط به آن پرداختند. ناگورگانی و پونالاگ (۲۰۱۲) با استفاده از روش سیمپلکس دوگان فازی شهودی، به مطالعه مسائل برنامه‌ریزی خطی فازی شهودی پرداختند که در آن‌ها تابع هدف می‌تواند ماکزیم‌سازی یا مینیم‌سازی و همچنین محدودیت‌ها نیز می‌توانند بصورت مساوی یا نامساوی باشند. اجگوا و همکاران^{۱۲} (۲۰۱۴) مقاله مروری شامل برخی تعاریف، عملگرهای پایه‌ای، برخی جبرها و... بر روی مجموعه‌های فازی شهودی ارائه دادند. آتالیک و سنتورک^{۱۳} (۲۰۱۹) یک روش جدید بر اساس نقطه میانی برای رتبه‌بندی اعداد فازی شهودی معرفی کردند. پراباکاران و گانسن^{۱۴} (۲۰۱۷) به ارائه نظریه دوگانگی برای حل مسائل برنامه‌ریزی خطی فازی شهودی پرداختند. آن‌ها به بحث در مورد پروسه حل مسائل برنامه‌ریزی خطی اولیه و دوگان با اعداد فازی شهودی، بدون تبدیل کردن این مسائل به مساله برنامه‌ریزی خطی کلاسیک پرداخته و سپس با استفاده از یک عملیات حساب جدید، به اثبات قضایای دوگانگی پرداختند. همانند مسایل برنامه‌ریزی خطی فازی (FLP)، برای حل مسایل برنامه‌ریزی خطی فازی شهودی (IFLP)، مدل‌های مختلفی معرفی گردید و روش‌های زیادی برای حل آن ارائه شد (دوبی و مهرا^{۱۵}، ۲۰۱۱؛ ناگورگانی و پونالاگ، ۲۰۱۲؛ ناصری و همکاران، ۲۰۱۸؛ پراباکاران و گانسن،

^۱Angelov^۲Jayalakshmi et al.^۳Sidhu and Kumar^۴Bharati and Singh^۵Kar and Shaw^۶Singh and Yadav^۷Nasseri et al.^۸Nagoorgani and Ponnalagu^۹Kabiraj et al.^{۱۰}Ramík and Vlach^{۱۱}Ejegwa et al.^{۱۲}Atalik and Senturk^{۱۳}Prabakaran and Ganesan^{۱۴}Dubey and Mehra



۲۰۱۷؛ سورش و همکاران^۱، ۲۰۱۴). پرواسی و مالاسی^۲ (۲۰۱۵)، هپزیبا و ویدهیا^۳ (۲۰۱۵) و سیدهو^۴ (۲۰۱۵) به مطالعه بر روی اعداد فازی شهودی دوزنقه‌ای (*TrIFNs*) پرداختند. آن‌ها به منظور حل مسائل برنامه‌ریزی خطی فازی شهودی (*IFLP*)، یک عملیات حساب بر روی اعداد فازی شهودی دوزنقه‌ای (*TrIFNs*) متقارن بکار گرفتند. بعد از آن، این مسائل توسط عملیات حسابی که برای اعداد فازی شهودی دوزنقه‌ای متقارن تعریف شده بود و همچنین ارائه یک تابع رتبه‌بندی ویژه، حل گردید. اما مشکل اصلی روش آن‌ها این بود که تنها برای اعداد فازی شهودی متقارن برقرار بود. لذا به منظور رفع این مشکل، ما در این مقاله با ارائه یک حساب جدید، به حل مساله برنامه‌ریزی خطی فازی شهودی با پارامترهای نامتقارن و بدون تبدیل کردن مساله به فرم قطعی می‌پردازیم.

روش ارائه شده در این اینجا نسبت به روش‌های دیگر دارای ۲ مزیت است:

- این رویکرد نه تنها برای اعداد فازی شهودی دوزنقه‌ای متقارن، بلکه برای اعداد فازی شهودی دوزنقه‌ای نامتقارن نیز برقرار است.
- ما در این روش، به حل مساله برنامه‌ریزی خطی فازی شهودی بدون تبدیل کردن مساله به فرم قطعی، می‌پردازیم.

این مقاله در شش فصل تهیه شده است. در فصل دوم به مرور برخی از مفاهیم پایه‌ای نظریه مجموعه‌های فازی شهودی می‌پردازیم. در فصل سوم ما به ارائه یک حساب جدید و یک رتبه‌بندی جدید پرداخته، سپس به اثبات تعدادی لم و قضیه مرتبط با این حساب جدید می‌پردازیم. در فصل چهارم ما مدل کلی مساله برنامه‌ریزی خطی فازی شهودی را ارائه کرده و بعد از بیان برخی مفاهیم پایه‌ای، به اثبات تعدادی از قضایای مهم به منظور حل آن می‌پردازیم. در فصل پنجم ما به ارائه الگوریتم سیمپلکس فازی شهودی پرداخته، سپس مساله را بدون تبدیل کردن به فرم قطعی حل می‌کنیم. در ادامه با ارائه دو مثال، کاربرد این رویکرد جدید را نشان داده و برتری آن را نسبت به حالت فازی نشان می‌دهیم. یک مثال تصویری برای توصیف این روش آورده شده است و در انتها، نتایج این مطالعه در فصل شش بیان می‌شود.

۲- مقدمات و برخی مفاهیم پایه‌ای

در این بخش، برخی تعاریف و مفاهیم مورد نیاز از نظریه مجموعه‌های فازی شهودی ارائه می‌شود (آنگلو، ۱۹۹۷؛ پرواسی و مالاسی^۲، ۲۰۱۲؛ سیدهو، ۲۰۱۵؛ سیدهو و کومار، ۲۰۱۹).

تعریف ۱. فرض کنید X مجموعه مرجع باشد. در اینصورت مجموعه فازی شهودی \tilde{A}^I در X به صورت
$$\tilde{A}^I = \left\{ (x, \mu_{\tilde{A}^I}(x), \nu_{\tilde{A}^I}(x)) : x \in X \right\}$$
 تعریف می‌شود که در آن $\mu_{\tilde{A}^I}(x) : X \rightarrow [0, 1]$ و $\nu_{\tilde{A}^I}(x) : X \rightarrow [0, 1]$ به ترتیب نشان دهنده درجات عضویت و عدم عضویت x در \tilde{A}^I می‌باشد بطوریکه به ازای هر عنصر $x \in X$ داریم: $0 \leq \mu_{\tilde{A}^I}(x) + \nu_{\tilde{A}^I}(x) \leq 1$. همچنین مقدار $h_{\tilde{A}^I} = 1 - \mu_{\tilde{A}^I}(x) - \nu_{\tilde{A}^I}(x)$ درجه شک x در \tilde{A}^I می‌باشد.

تعریف ۲. یک عدد فازی شهودی دوزنقه‌ای نامتقارن \tilde{A}^I که به صورت $\tilde{A}^I = (a_1 - h, a_1, a_2, a_2 + h; a'_1, a'_2, a'_2 + h)$ نمایش داده می‌شود را با توابع عضویت و عدم عضویت زیر نمایش می‌دهیم:

^۱Suresh et al.

^۲Parvathi and Malathi

^۳Hepzibah and Vidhya

^۴Sidhu

^۵Parvathi and Malathi

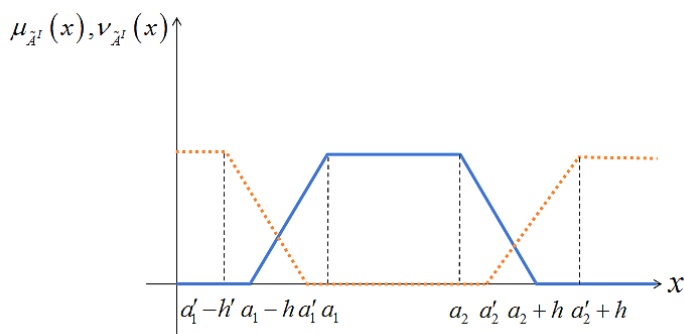


$$\mu_{\tilde{A}^I}(x) = \begin{cases} \frac{x - a_1 + h}{h}, & a_1 - h \leq x < a_1, \\ 1, & a_1 \leq x < a_2, \\ \frac{a_2 + h - x}{h}, & a_2 < x \leq a_2 + h, \\ 0, & \text{Otherwise} \end{cases}$$

و

$$\nu_{\tilde{A}^I}(x) = \begin{cases} \frac{a'_1 - x}{h'}, & a'_1 - h' \leq x < a'_1, \\ 0, & a'_1 \leq x < a'_2, \\ \frac{x - a'_2}{h'}, & a'_2 < x \leq a'_2 + h', \\ 1, & \text{Otherwise} \end{cases}$$

که در آن $a'_1 - h' \leq a_1 - h \leq a'_1 \leq a_1 \leq a_2 \leq a'_2 \leq a_2 + h \leq a'_2 + h'$ و $h, h' > 0$ (شکل ۱).



شکل ۱- عدد فازی شهودی دوزنقه‌ای.

Figure 1- Trapezoidal intuitionistic fuzzy number.

گزاره ۱. در این مقاله مجموعه تمام اعداد فازی شهودی دوزنقه‌ای نامتقارن را با $F^I(\mathbb{R})$ نمایش می‌دهیم.

۳- یک رویکرد جدید

در این بخش ما در ابتدا یک حساب جدید و همچنین یک مرتب‌سازی جدید را برای اعداد فازی شهودی دوزنقه‌ای نامتقارن ارائه داده، سپس به اثبات تعدادی لم و قضیه مرتبط با آن می‌پردازیم (گانسن و ورامانی، ۲۰۰۶؛ مهدوی امیری و ناصری، ۲۰۰۷؛ ناصری و همکاران، ۲۰۱۹).

تعریف ۳. فرض کنید $\tilde{A}^I = (a_1 - h, a_1, a_2, a_2 + h; a'_1 - h', a'_1, a'_2, a'_2 + h')$ و $\tilde{B}^I = (b_1 - k, b_1, b_2, b_2 + k; b'_1 - k', b'_1, b'_2, b'_2 + k')$ دو عدد فازی شهودی دوزنقه‌ای نامتقارن باشند. در اینصورت رابطه $(\tilde{A}^I \oplus \tilde{B}^I)$ را به صورت $\tilde{A}^I \oplus \tilde{B}^I$ تعریف می‌کنیم اگر و فقط اگر:



$$\frac{a_1+a_2+a'_1+a'_2}{4} < \frac{b_1+b_2+b'_1+b'_2}{4} \text{ در آن } (a_1-h)+(a_2+h)+(a'_1-h')+(a'_2+h') < (b_1-k)+(b_2+k)+(b'_1-k')+(b'_2+k') -$$
 (در این مورد ما همچنین می‌توانیم بنویسیم $\tilde{A}^I < \tilde{B}^I$)

$$. a_2+a'_2 < b_2+b'_2 \text{ و } a_1+a'_1 > b_1+b'_1 \text{ که در آن } \frac{a_1+a_2+a'_1+a'_2}{4} = \frac{b_1+b_2+b'_1+b'_2}{4} -$$

$$. h+h' \leq k+k' \text{ و } a_2+a'_2 = b_2+b'_2, a_1+a'_1 = b_1+b'_1 \text{ که در آن } \frac{a_1+a_2+a'_1+a'_2}{4} = \frac{b_1+b_2+b'_1+b'_2}{4} -$$

 برای موارد ۲ و ۳ ما همچنین می‌توانیم بنویسیم $\tilde{A}^I \approx \tilde{B}^I$ و این یعنی اینکه \tilde{A}^I و \tilde{B}^I با هم معادلند.

گزاره ۲. دو عدد فازی شهودی دوزنقه‌ای نامتقارن $\tilde{A}^I = (a_1-h, a_1, a_2, a_2+h; a'_1-h', a'_1, a'_2, a'_2+h')$ و $\tilde{B}^I = (b_1-k, b_1, b_2, b_2+k; b'_1-k', b'_1, b'_2, b'_2+k')$ را معادل گوئیم اگر و فقط اگر داشته باشیم:

$$\frac{a_1+a_2+a'_1+a'_2}{4} = \frac{b_1+b_2+b'_1+b'_2}{4}$$

$$\tilde{A}^I = (a_1-h, a_1, a_2, a_2+h; a'_1-h', a'_1, a'_2, a'_2+h')$$

$$\tilde{B}^I = (b_1-k, b_1, b_2, b_2+k; b'_1-k', b'_1, b'_2, b'_2+k')$$

$$\frac{a_1+a_2+a'_1+a'_2}{4} = \frac{b_1+b_2+b'_1+b'_2}{4}$$

۳-۱- حساب اعداد فازی شهودی دوزنقه‌ای نامتقارن

فرض کنید $\tilde{A}^I = (a_1-h, a_1, a_2, a_2+h; a'_1-h', a'_1, a'_2, a'_2+h')$ و $\tilde{B}^I = (b_1-k, b_1, b_2, b_2+k; b'_1-k', b'_1, b'_2, b'_2+k')$ دو عدد فازی شهودی دوزنقه‌ای نامتقارن و $k \in \mathbb{R}$ باشد. در این صورت:

$$\begin{cases} k\tilde{A}^I = (ka_1-kh, ka_1, ka_2, ka_2+kh; ka'_1-kh', ka'_1, ka'_2, ka'_2+kh'), & k \geq 0, \\ k\tilde{A}^I = (ka_2+kh, ka_2, ka_1, ka_1-kh; ka'_2+kh', ka'_2, ka'_1, ka'_1-kh'), & k < 0, \end{cases}$$

$$-\tilde{A}^I = (-a_2-h, -a_2, -a_1, -a_1+h; -a'_2-h', -a'_2, -a'_1, -a'_1+h'),$$

$$\tilde{A}^I + \tilde{B}^I = (a_1+b_1-h-k, a_1+b_1, a_2+b_2, a_2+b_2+h+k; a'_1+b'_1-h'-k', a'_1+b'_1, a'_2+b'_2, a'_2+b'_2+h'+k'),$$

$$\tilde{A}^I - \tilde{B}^I = (a_1-b_2-h-k, a_1-b_2, a_2-b_1, a_2-b_1+h+k; a'_1-b'_2-h'-k', a'_1-b'_2, a'_2-b'_1, a'_2-b'_1+h'+k'),$$

$$\tilde{A}^I \otimes \tilde{B}^I = (a_1-h, a_1, a_2, a_2+h; a'_1-h', a'_1, a'_2, a'_2+h') \otimes (b_1-k, b_1, b_2, b_2+k; b'_1-k', b'_1, b'_2, b'_2+k')$$

$$= \left(\left(\frac{a_1+a_2}{2} \right) \left(\frac{b_1+b_2}{2} \right) - w - |a_2k + b_2h|, \left(\frac{a_1+a_2}{2} \right) \left(\frac{b_1+b_2}{2} \right) - w, \left(\frac{a_1+a_2}{2} \right) \left(\frac{b_1+b_2}{2} \right) + w, \right.$$

$$\left. \left(\frac{a_1+a_2}{2} \right) \left(\frac{b_1+b_2}{2} \right) + w + |a_2k + b_2h|, \left(\frac{a'_1+a'_2}{2} \right) \left(\frac{b'_1+b'_2}{2} \right) - w' - |a'_2k' + b'_2h'|, \right.$$

$$\left. \left(\frac{a'_1+a'_2}{2} \right) \left(\frac{b'_1+b'_2}{2} \right) - w', \left(\frac{a'_1+a'_2}{2} \right) \left(\frac{b'_1+b'_2}{2} \right) + w', \left(\frac{a'_1+a'_2}{2} \right) \left(\frac{b'_1+b'_2}{2} \right) + w' + |a'_2k' + b'_2h'| \right)$$

که در آن



$$\begin{cases} w = \left(\frac{\beta - \alpha}{2} \right), \alpha = \min(a_1 b_1, a_1 b_2, a_2 b_1, a_2 b_2), \beta = \max(a_1 b_1, a_1 b_2, a_2 b_1, a_2 b_2), \\ w' = \left(\frac{\beta' - \alpha'}{2} \right), \alpha' = \min(a'_1 b'_1, a'_1 b'_2, a'_2 b'_1, a'_2 b'_2), \beta' = \max(a'_1 b'_1, a'_1 b'_2, a'_2 b'_1, a'_2 b'_2). \end{cases}$$

تعریف ۴. برای هر عدد فازی شهودی دوزنقه‌ای نامتقارن \tilde{x}^I رابطه $\tilde{x}^I \tilde{0}^I$ برقرار است هرگاه وجود داشته باشد $a, a' \geq 0$ و $h, h' \geq 0$ به طوری که $[-a-h, -a, a, a+h; -a'-h', -a', a', a'+h']$.

ما همچنین $[-a-h, -a, a, a+h; -a'-h', -a', a', a'+h']$ را با $\tilde{0}^I$ نشان می‌دهیم. لازم به ذکر است $\tilde{0}^I$ معادل با $[0, 0, 0, 0; 0, 0, 0, 0] = 0$ می‌باشد. همچنین واضح است که اگر داشته باشیم $\tilde{x}^I \tilde{y}^I$ در اینصورت داریم $\tilde{0}^I \tilde{y}^I = \tilde{x}^I - \tilde{y}^I$.

لم ۱. فرض کنید $\tilde{A}^I, \tilde{B}^I, \tilde{C}^I$ سه عدد فازی شهودی دوزنقه‌ای نامتقارن باشند. در اینصورت داریم:

$$\begin{aligned} \tilde{C}^I \otimes (\tilde{A}^I + \tilde{B}^I) &\approx (\tilde{C}^I \otimes \tilde{A}^I + \tilde{C}^I \otimes \tilde{B}^I), \\ \tilde{C}^I \otimes (\tilde{A}^I - \tilde{B}^I) &\approx (\tilde{C}^I \otimes \tilde{A}^I - \tilde{C}^I \otimes \tilde{B}^I). \end{aligned}$$

اثبات: روابط فوق با توجه به عملیات حسابی تعریف شده برای اعداد فازی شهودی دوزنقه‌ای نامتقارن به آسانی اثبات می‌شود.

قضیه ۱. فرض کنید $(\tilde{A}^I, \tilde{B}^I \in F^I)$ باشند. در اینصورت

(۱) رابطه " یک رابطه ترتیبی جزئی می‌باشد.

(۲) رابطه " یک رابطه ترتیبی خطی می‌باشد.

(۳) اگر $\tilde{A}^I \tilde{B}^I$ باشد در اینصورت داریم: $\tilde{B}^I = (1-\lambda)\tilde{A}^I + \lambda\tilde{B}^I$ به ازای $0 \leq \lambda \leq 1$.

اثبات قسمت (۱). فرض کنید $\tilde{A}^I = (a_1 - h, a_1, a_2, a_2 + h; a'_1 - h', a'_1, a'_2, a'_2 + h')$ و

$\tilde{B}^I = (b_1 - k, b_1, b_2, b_2 + k; b'_1 - k', b'_1, b'_2, b'_2 + k')$ و $\tilde{C}^I = (c_1 - l, c_1, c_2, c_2 + l; c'_1 - l', c'_1, c'_2, c'_2 + l')$ سه عدد فازی

شهودی دوزنقه‌ای نامتقارن باشند. در اینصورت داریم:

$$\begin{aligned} \tilde{C}^I \otimes (\tilde{A}^I + \tilde{B}^I) &= (c_1 - l, c_1, c_2, c_2 + l; c'_1 - l', c'_1, c'_2, c'_2 + l') \otimes \tilde{A}^I \\ &= (a_1 - b_1 - h - k, a_1 + b_1, a_2 + b_2, a_2 + b_2 + h + k; \\ &\quad a'_1 + b'_1 - h' - k', a'_1 + b'_1, a'_2 + b'_2, a'_2 + b'_2 + h' + k') \\ &= \left(\begin{aligned} &\left(\frac{c_1 + c_2}{2} \right) \left(\frac{a_1 + b_1 + a_2 + b_2}{2} \right) - w - |c_2 k + (a_2 + b_2) l|, \left(\frac{c_1 + c_2}{2} \right) \left(\frac{a_1 + b_1 + a_2 + b_2}{2} \right) - w, \\ &\left(\frac{c_1 + c_2}{2} \right) \left(\frac{a_1 + b_1 + a_2 + b_2}{2} \right) + w, \left(\frac{c_1 + c_2}{2} \right) \left(\frac{a_1 + b_1 + a_2 + b_2}{2} \right) + w + |c_2 k + (a_2 + b_2) l|, \end{aligned} \right) \quad (۱) \\ &= \left(\begin{aligned} &\left(\frac{c'_1 + c'_2}{2} \right) \left(\frac{a'_1 + b'_1 + a'_2 + b'_2}{2} \right) - w' - |c'_2 k' + (a'_2 + b'_2) l'|, \left(\frac{c'_1 + c'_2}{2} \right) \left(\frac{a'_1 + b'_1 + a'_2 + b'_2}{2} \right) - w', \\ &\left(\frac{c'_1 + c'_2}{2} \right) \left(\frac{a'_1 + b'_1 + a'_2 + b'_2}{2} \right) + w', \left(\frac{c'_1 + c'_2}{2} \right) \left(\frac{a'_1 + b'_1 + a'_2 + b'_2}{2} \right) + w' + |c'_2 k' + (a'_2 + b'_2) l'|. \end{aligned} \right) \end{aligned}$$

$$\begin{cases} w = \left(\frac{\beta - \alpha}{2} \right), \alpha = \min(c_1(a_1 + b_1), c_1(a_2 + b_2), c_2(a_1 + b_1), c_2(a_2 + b_2)), \\ \beta = \max(c_1(a_1 + b_1), c_1(a_2 + b_2), c_2(a_1 + b_1), c_2(a_2 + b_2)), \\ w' = \left(\frac{\beta' - \alpha'}{2} \right), \alpha' = \min(c'_1(a'_1 + b'_1), c'_1(a'_2 + b'_2), c'_2(a'_1 + b'_1), c'_2(a'_2 + b'_2)), \\ \beta' = \max(c'_1(a'_1 + b'_1), c'_1(a'_2 + b'_2), c'_2(a'_1 + b'_1), c'_2(a'_2 + b'_2)), \end{cases}$$

همچنین داریم

$$\tilde{C}^I \otimes \tilde{A}^I = (c_1 - l, c_1, c_2, c_2 + l; c'_1 - l', c'_1, c'_2, c'_2 + l') \otimes (a_1 - h, a_1, a_2, a_2 + h; a'_1 - h', a'_1, a'_2, a'_2 + h')$$

$$= \begin{pmatrix} \left(\frac{c_1 + c_2}{2} \right) \left(\frac{a_1 + a_2}{2} \right) - w - |c_2 h + a_2 l|, \left(\frac{c_1 + c_2}{2} \right) \left(\frac{a_1 + a_2}{2} \right) - w, \left(\frac{c_1 + c_2}{2} \right) \left(\frac{a_1 + a_2}{2} \right) + w, \\ \left(\frac{c_1 + c_2}{2} \right) \left(\frac{a_1 + a_2}{2} \right) + w + |c_2 h + a_2 l|; \left(\frac{c'_1 + c'_2}{2} \right) \left(\frac{a'_1 + a'_2}{2} \right) - w' - |c'_2 h' + a'_2 l'|, \\ \left(\frac{c'_1 + c'_2}{2} \right) \left(\frac{a'_1 + a'_2}{2} \right) - w', \left(\frac{c'_1 + c'_2}{2} \right) \left(\frac{a'_1 + a'_2}{2} \right) + w', \left(\frac{c'_1 + c'_2}{2} \right) \left(\frac{a'_1 + a'_2}{2} \right) + w' + |c'_2 h' + a'_2 l'|. \end{pmatrix} \quad (2)$$

که در آن

$$\begin{cases} w = \left(\frac{\beta - \alpha}{2} \right), \alpha = \min(c_1 a_1, c_1 a_2, c_2 a_1, c_2 a_2), \beta = \max(c_1 a_1, c_1 a_2, c_2 a_1, c_2 a_2), \\ w' = \left(\frac{\beta' - \alpha'}{2} \right), \alpha' = \min(c'_1 a'_1, c'_1 a'_2, c'_2 a'_1, c'_2 a'_2), \beta' = \max(c'_1 a'_1, c'_1 a'_2, c'_2 a'_1, c'_2 a'_2), \end{cases}$$

و

$$\tilde{C}^I \otimes \tilde{B}^I = (c_1 - l, c_1, c_2, c_2 + l; c'_1 - l', c'_1, c'_2, c'_2 + l') \otimes (b_1 - k, b_1, b_2, b_2 + k; b'_1 - k', b'_1, b'_2, b'_2 + k')$$

$$= \begin{pmatrix} \left(\frac{c_1 + c_2}{2} \right) \left(\frac{b_1 + b_2}{2} \right) - w - |c_2 k + b_2 l|, \left(\frac{c_1 + c_2}{2} \right) \left(\frac{b_1 + b_2}{2} \right) - w, \left(\frac{c_1 + c_2}{2} \right) \left(\frac{b_1 + b_2}{2} \right) + w, \\ \left(\frac{c_1 + c_2}{2} \right) \left(\frac{b_1 + b_2}{2} \right) + w + |c_2 k + b_2 l|; \left(\frac{c'_1 + c'_2}{2} \right) \left(\frac{b'_1 + b'_2}{2} \right) - w' - |c'_2 k' + b'_2 l'|, \\ \left(\frac{c'_1 + c'_2}{2} \right) \left(\frac{b'_1 + b'_2}{2} \right) - w', \left(\frac{c'_1 + c'_2}{2} \right) \left(\frac{b'_1 + b'_2}{2} \right) + w', \left(\frac{c'_1 + c'_2}{2} \right) \left(\frac{b'_1 + b'_2}{2} \right) + w' + |c'_2 k' + b'_2 l'|. \end{pmatrix} \quad (3)$$



$$\begin{cases} w = \left(\frac{\beta - \alpha}{2} \right), \alpha = \min(c_1 b_1, c_1 b_2, c_2 b_1, c_2 b_2), \beta = \max(c_1 b_1, c_1 b_2, c_2 b_1, c_2 b_2), \\ w' = \left(\frac{\beta' - \alpha'}{2} \right), \alpha' = \min(c'_1 b'_1, c'_1 b'_2, c'_2 b'_1, c'_2 b'_2), \beta' = \max(c'_1 b'_1, c'_1 b'_2, c'_2 b'_1, c'_2 b'_2). \end{cases}$$

از طرفی با جمع روابط (۲) و (۳) داریم:

$$\begin{aligned} & (\tilde{C}^I \otimes \tilde{A}^I + \tilde{C}^I \otimes \tilde{B}^I) = \\ & \left(\begin{array}{l} \left(\frac{c_1 + c_2}{2} \right) \left(\frac{a_1 + b_1 + a_2 + b_2}{2} \right) - w - |c_2 k + (a_2 + b_2) l|, \left(\frac{c_1 + c_2}{2} \right) \left(\frac{a_1 + b_1 + a_2 + b_2}{2} \right) - w, \\ \left(\frac{c_1 + c_2}{2} \right) \left(\frac{a_1 + b_1 + a_2 + b_2}{2} \right) + w, \left(\frac{c_1 + c_2}{2} \right) \left(\frac{a_1 + b_1 + a_2 + b_2}{2} \right) + w + |c_2 k + (a_2 + b_2) l|, \\ \left(\frac{c'_1 + c'_2}{2} \right) \left(\frac{a'_1 + b'_1 + a'_2 + b'_2}{2} \right) - w' - |c'_2 k' + (a'_2 + b'_2) l'|, \left(\frac{c'_1 + c'_2}{2} \right) \left(\frac{a'_1 + b'_1 + a'_2 + b'_2}{2} \right) - w', \\ \left(\frac{c'_1 + c'_2}{2} \right) \left(\frac{a'_1 + b'_1 + a'_2 + b'_2}{2} \right) + w', \left(\frac{c'_1 + c'_2}{2} \right) \left(\frac{a'_1 + b'_1 + a'_2 + b'_2}{2} \right) + w' + |c'_2 k' + (a'_2 + b'_2) l'|. \end{array} \right) \end{aligned} \quad (4)$$

که در آن،

$$\begin{cases} w = \left(\frac{\beta - \alpha}{2} \right), \alpha = \min(c_1(a_1 + b_1), c_1(a_2 + b_2), c_2(a_1 + b_1), c_2(a_2 + b_2)), \\ \beta = \max(c_1(a_1 + b_1), c_1(a_2 + b_2), c_2(a_1 + b_1), c_2(a_2 + b_2)), \\ w' = \left(\frac{\beta' - \alpha'}{2} \right), \alpha' = \min(c'_1(a'_1 + b'_1), c'_1(a'_2 + b'_2), c'_2(a'_1 + b'_1), c'_2(a'_2 + b'_2)), \\ \beta' = \max(c'_1(a'_1 + b'_1), c'_1(a'_2 + b'_2), c'_2(a'_1 + b'_1), c'_2(a'_2 + b'_2)). \end{cases}$$

حال از مقایسه روابط (۱) و (۴) خواهیم داشت:

$$\tilde{C}^I \otimes (\tilde{A}^I + \tilde{B}^I) = (\tilde{C}^I \otimes \tilde{A}^I + \tilde{C}^I \otimes \tilde{B}^I)$$

اثبات قسمت ۲). مشابه اثبات قسمت (۱) می باشد.

گزاره ۳. اگر $\tilde{x}^I \approx \tilde{0}^I$ باشد در این صورت \tilde{x}^I را یک عدد صفر فازی شهودی دوزنقه‌ای نامتقارن می نامیم. لازم به ذکر است که اگر $\tilde{x}^I = \tilde{0}^I$ باشد در این صورت داریم: $\tilde{x}^I \neq \tilde{0}^I$ اما عکس این رابطه لزوماً برقرار نیست. اگر باشد در این صورت \tilde{x}^I را یک عدد مخالف صفر فازی شهودی دوزنقه‌ای نامتقارن می نامیم. همچنین اگر داشته باشیم: $\tilde{0}^I < \tilde{x}^I$ و $\tilde{x}^I \neq \tilde{0}^I$ در این صورت \tilde{x}^I را یک عدد فازی شهودی دوزنقه‌ای نامتقارن مثبت نامیده و به صورت $\tilde{x}^I > \tilde{0}^I$ نمایش می دهیم.





در اینجا ما به ارایه نتایج جدیدی از ضرب بین دو عدد فازی شهودی ذوزنقه‌ای نامتقارن در قالب لم ۲ و لم ۳ می‌پردازیم.

لم ۲. اگر $\tilde{A}^I, \tilde{B}^I \in F^I(\)$ در اینصورت داریم:

- $\tilde{A}^I \otimes \tilde{B}^I$ اگر فقط اگر $\tilde{A}^I \tilde{O}^I$ و $\tilde{B}^I \tilde{O}^I$ یا $\tilde{A}^I \tilde{O}^I$ و $\tilde{B}^I \tilde{O}^I$ یا $\tilde{A}^I \tilde{O}^I$ و $\tilde{B}^I \tilde{O}^I$
- $\tilde{A}^I \otimes \tilde{B}^I$ اگر فقط اگر $\tilde{A}^I \tilde{O}^I$ و $\tilde{B}^I \tilde{O}^I$ یا $\tilde{A}^I \tilde{O}^I$ و $\tilde{B}^I \tilde{O}^I$
- $\tilde{A}^I \tilde{B}^I$ اگر فقط اگر $\lambda \tilde{A}^I \lambda \tilde{B}^I$ به ازای هر $\lambda < 0, \lambda \in \mathbb{R}$

اثبات: با توجه به مطالب ذکر شده، روابط به آسانی اثبات می‌شوند.

لم ۳. فرض کنید \tilde{A}^I, \tilde{B}^I و \tilde{C}^I متعلق به $F^I(\)$ باشند بطوریکه $\tilde{A}^I \tilde{B}^I$ در اینصورت

- اگر $\tilde{C}^I \tilde{O}^I$ باشد آنگاه $\tilde{C}^I \otimes \tilde{B}^I$ و $\tilde{C}^I \otimes \tilde{A}^I$
- اگر $\tilde{C}^I \tilde{O}^I$ باشد آنگاه $\tilde{C}^I \otimes \tilde{B}^I$ و $\tilde{C}^I \otimes \tilde{A}^I$

اثبات: از رابطه $\tilde{A}^I \tilde{B}^I$ داریم: $\tilde{B}^I - \tilde{A}^I \tilde{O}^I$. همچنین با استفاده از لم ۲ خواهیم داشت: $\tilde{C}^I \otimes (\tilde{B}^I - \tilde{A}^I) \tilde{O}^I$ اگر $\tilde{C}^I \tilde{O}^I$ و $\tilde{C}^I \otimes (\tilde{B}^I - \tilde{A}^I) \tilde{O}^I$ اگر $\tilde{C}^I \tilde{O}^I$. حال با استفاده از لم ۱ نتایج به آسانی بدست می‌آید.

۴- برنامه ریزی خطی فازی شهودی

در اینجا فرم کلی یک مساله برنامه‌ریزی خطی فازی شهودی را ارایه داده و به بیان برخی مفاهیم مرتبط با آن می‌پردازیم.

۱-۴- مدل کلی

فرم کلی یک مساله برنامه‌ریزی خطی فازی شهودی بصورت زیر است:

$$\begin{aligned} \max \tilde{z}^I &\approx \sum_{j=1}^n \tilde{c}_j^I \tilde{x}_j^I, \\ \text{s.t.} \quad \sum_{j=1}^n a_{ij} \tilde{x}_j^I &\tilde{b}_i^I, i = 1, 2, 3, \dots, m_0, \\ \sum_{j=1}^n a_{ij} \tilde{x}_j^I &\tilde{b}_i^I, i = m_0 + 1, m_0 + 1, m_0 + 1, \dots, m, \\ \tilde{x}_j^I &\tilde{O}^I, j = 1, 2, 3, \dots, n, \end{aligned} \tag{5}$$

که در آن a_{ij} متعلق به \tilde{x}_j^I و \tilde{c}_j^I متعلق به $(F^I(\))^n$ ، \tilde{b}_i^I متعلق به $(F^I(\))^m$ ، $i = 1, 2, 3, \dots, n$ و $j = 1, 2, 3, \dots, n$ می‌باشد.

تعریف ۵. نقطه $\tilde{x}^I = (\tilde{x}_1^I, \tilde{x}_2^I, \tilde{x}_3^I, \dots, \tilde{x}_n^I)$ متعلق به $(F^I(\))^n$ را که در قیود مساله (۵) صدق می‌کند یک جواب شدنی فازی شهودی برای مساله می‌نامیم.

تعریف ۶. نقطه \tilde{x}_0^I یک جواب بهینه فازی شهودی برای مساله (۵) است، اگر برای همه \tilde{x}^I های شدنی داشته باشیم:

$$\tilde{c}^I \tilde{x}_0^I \geq \tilde{c}^I \tilde{x}^I$$



تعریف ۷. فرض کنید $\tilde{x}^I = (\tilde{x}_1^I, \tilde{x}_2^I, \tilde{x}_3^I, \dots, \tilde{x}_n^I)$ باشد. همچنین فرض کنید \tilde{x}^I دستگاه $A\tilde{x}^I \approx \tilde{b}^I$ را حل می‌کند. اگر $\tilde{x}_j^I \approx [-\alpha_j - h_j, -\alpha_j, \alpha_j, \alpha_j + h_j; -\alpha'_j - h'_j, -\alpha'_j, \alpha'_j, \alpha'_j + h'_j]$ برای برخی $\alpha_j, \alpha'_j \geq 0$ و $h_j, h'_j \geq 0$ در اینصورت \tilde{x}^I را یک جواب پایه‌ای فازی شهودی می‌نامیم. اگر $\tilde{x}_j^I = [-\alpha_j - h_j, -\alpha_j, \alpha_j, \alpha_j + h_j; -\alpha'_j - h'_j, -\alpha'_j, \alpha'_j, \alpha'_j + h'_j]$ برای $\alpha_j, \alpha'_j \geq 0$ و $h_j, h'_j \geq 0$ در اینصورت \tilde{x}^I تعدادی مولفه ناصفر بصورت $\tilde{x}_1^I, \tilde{x}_2^I, \tilde{x}_3^I, \dots, \tilde{x}_k^I$ ، $1 \leq k \leq n$ خواهد داشت. لذا ما می‌توانیم دستگاه $A\tilde{x}^I \approx \tilde{b}^I$ را بصورت زیر بازنویسی کنیم:

$$\begin{aligned} & a_1 \tilde{x}_1^I + a_2 \tilde{x}_2^I + a_3 \tilde{x}_3^I + \dots + a_k \tilde{x}_k^I \\ & + a_{k+1} [-\beta_{k+1} - h_{k+1}, -\beta_{k+1}, \beta_{k+1}, \beta_{k+1} + h_{k+1}; -\beta'_{k+1} - h'_{k+1}, -\beta'_{k+1}, \beta'_{k+1}, \beta'_{k+1} + h'_{k+1}] \\ & + a_{k+2} [-\beta_{k+2} - h_{k+2}, -\beta_{k+2}, \beta_{k+2}, \beta_{k+2} + h_{k+2}; -\beta'_{k+2} - h'_{k+2}, -\beta'_{k+2}, \beta'_{k+2}, \beta'_{k+2} + h'_{k+2}] \\ & + \dots + a_n [-\beta_n - h_n, -\beta_n, \beta_n, \beta_n + h_n; -\beta'_n - h'_n, -\beta'_n, \beta'_n, \beta'_n + h'_n] \approx \tilde{b}^I. \end{aligned}$$

اگر ستون‌های $a_1, a_2, a_3, \dots, a_k$ متناظر با مولفه‌های ناصفر $\tilde{x}_1^I, \tilde{x}_2^I, \dots, \tilde{x}_k^I$ مستقل خطی باشند، در اینصورت \tilde{x}^I را یک جواب پایه‌ای فازی شهودی می‌نامیم.

۲-۴- جواب پایه‌ای فازی شهودی شدنی

دستگاه زیر را در نظر بگیرید:

$$\begin{aligned} \max \quad & \tilde{z}^I \approx \tilde{c}^I \tilde{x}^I, \\ \text{s.t.} \quad & A\tilde{x}^I \approx \tilde{b}^I, \\ & \tilde{x}^I \approx \tilde{0}^I, \end{aligned} \tag{۶}$$

که در آن A یک ماتریس $m \times n$ و \tilde{b}^I یک بردار فازی شهودی است. فرض کنید رتبه $(A) = m = (A, b)$. با افراز ماتریس A بصورت $[B \ N]$ که در آن رتبه $m = (B)$ بردار $\tilde{x}^{II} = (\tilde{x}_B^{II} \ \tilde{x}_N^{II})$ با

$$\tilde{x}_B^I \approx B^{-1} \tilde{b}^I, \tilde{x}_N^I \approx \tilde{0}^I. \tag{۷}$$

یک جواب پایه‌ای فازی شهودی برای دستگاه $A\tilde{x}^I \approx \tilde{b}^I$ نامیده می‌شود. اگر $\tilde{x}_B^I \approx \tilde{0}^I$ در اینصورت بردار $\tilde{x}^{II} = (\tilde{x}_B^{II} \ \tilde{x}_N^{II})$ یک جواب پایه‌ای فازی شهودی شدنی برای دستگاه $A\tilde{x}^I \approx \tilde{b}^I$ نامیده می‌شود (\tilde{x}_B^I را بردار متغیرهای فازی شهودی پایه‌ای و \tilde{x}_N^I را بردار متغیرهای فازی شهودی غیر پایه‌ای می‌نامیم). همچنین مقدار تابع هدف فازی شهودی متناظر با این جواب پایه‌ای فازی شهودی شدنی برابر است با $\tilde{z}^I \approx \tilde{c}_B^I \tilde{x}_B^I$ که در آن $\tilde{c}_B^I = (\tilde{c}_{B_1}^I, \dots, \tilde{c}_{B_m}^I)$. برای هر اندیس $1 \leq j \leq n$ نیز داریم:

$$\tilde{z}_j^I \approx \tilde{c}_B^I y_j \approx \tilde{c}_B^I B^{-1} a_j. \tag{۸}$$

واضح است که برای هر اندیس پایه‌ای $j = B_i, (i = 1, \dots, m)$ داریم: $B^{-1} a_j = e_i$ که $e_i = (0, \dots, 0, 1, 0, \dots, 0)^T$ i -مین بردار واحد است. چون $a_j = a_{B_i} = a_j$ بنابراین داریم:

$$\tilde{z}_j^I - \tilde{c}_j^I \approx \tilde{c}_B^I B^{-1} a_j - \tilde{c}_j^I \approx \tilde{c}_B^I e_j - \tilde{c}_j^I \approx \tilde{c}_B^I - \tilde{c}_j^I \approx \tilde{0}^I. \tag{۹}$$

قضیه ۲. فرض کنید مساله برنامه‌ریزی خطی فازی شهودی (۶) ناتباهیده باشد. در اینصورت یک جواب پایه‌ای فازی شهودی شدنی $\tilde{x}_B^I \approx B^{-1} \tilde{b}^I$ ، $\tilde{0}^I, \tilde{x}_N^I \approx \tilde{0}^I$ برای این مساله بهینه است اگر و فقط اگر به ازای هر اندیس $j, 1 \leq j \leq n$ داشته باشیم:

$$\tilde{z}_j^I = \tilde{c}_B^I B^{-1} a_j \quad \tilde{c}_j^I$$



اثبات: فرض کنید $\tilde{x}_*^I \approx (\tilde{x}_B^{II}, \tilde{x}_N^{II})^T$ یک جواب پایه‌ای فازی شهودی شدنی برای مساله (۶) باشد بطوریکه $\tilde{x}_B^I \approx B^{-1}\tilde{b}^I$ ، $\tilde{x}_N^I \approx \tilde{0}^I$. در اینصورت مقدار تابع هدف فازی شهودی متناظر با آن برابر است با

$$\tilde{z}_*^I \approx \tilde{c}^I \tilde{x}_*^I \approx \tilde{c}_B^I \tilde{x}_B^I \approx \tilde{c}_B^I B^{-1} \tilde{b}^I. \quad (10)$$

از طرف دیگر به ازای هر جواب پایه‌ای فازی شهودی شدنی برای مساله (۶) داریم:

$$\tilde{b}^I \approx A\tilde{x}^I \approx B\tilde{x}_B^I + N\tilde{x}_N^I. \quad (11)$$

حال ما می‌توانیم رابطه (۱۱) را بصورت بنویسیم:

$$\tilde{x}_B^I \approx B^{-1}\tilde{b}^I - B^{-1}N\tilde{x}_N^I. \quad (12)$$

در اینصورت به ازای هر جواب پایه‌ای فازی شهودی شدنی برای مساله (۶) خواهیم داشت:

$$\begin{aligned} \tilde{z}^I &\approx \tilde{c}^I \tilde{x}^I \approx \tilde{c}_B^I \tilde{x}_B^I + \tilde{c}_N^I \tilde{x}_N^I \approx \tilde{c}_B^I B^{-1} \tilde{b}^I - (\tilde{c}_B^I B^{-1} N - \tilde{c}_N^I) \tilde{x}_N^I, \\ &\approx \tilde{c}_B^I B^{-1} \tilde{b}^I - \sum_{j=1}^n (\tilde{c}_B^I B^{-1} a_j - \tilde{c}_j^I) \tilde{x}_j^I \approx \tilde{c}_B^I B^{-1} \tilde{b}^I - \sum_{j=1}^n (\tilde{z}_j^I - \tilde{c}_j^I) \tilde{x}_j^I. \end{aligned} \quad (13)$$

حال با استفاده از روابط (۱۰) و (۱۳) داریم:

$$\tilde{z}^I \approx \tilde{z}_*^I - \sum_{j \neq B_i} (\tilde{z}_j^I - \tilde{c}_j^I) \tilde{x}_j^I. \quad (14)$$

همچنین اگر به ازای هر اندیس j ، $1 \leq j \leq n$ داشته باشیم: $\tilde{z}_j^I < \tilde{c}_j^I$ در اینصورت از شدنی بودن \tilde{x}^I داریم: $(\tilde{z}_j^I - \tilde{c}_j^I) \tilde{x}_j^I < \tilde{0}^I$ و این یعنی \tilde{x}_*^I بهینه است. و لذا خواهیم داشت: $\tilde{0}^I = \sum_{j \neq B_i} (\tilde{z}_j^I - \tilde{c}_j^I) \tilde{x}_j^I$ حال با استفاده از رابطه (۱۴) داریم $\tilde{z}_*^I < \tilde{z}^I$ و این بهینه است.

برای اثبات طرف دیگر، فرض کنید \tilde{x}_*^I یک جواب بهینه پایه‌ای فازی شهودی شدنی برای مساله (۶) باشد. برای $j = B_i$ ، $1 \leq i \leq m$ با استفاده از رابطه (۹) داریم: $\tilde{z}_j^I - \tilde{c}_j^I \approx \tilde{0}^I$. همچنین با استفاده از رابطه (۱۴) واضح است اگر برای هر متغیر غیر پایه‌ای \tilde{x}_j^I داشته باشیم: $\tilde{z}_j^I < \tilde{c}_j^I$ در اینصورت ما می‌توانیم متغیر \tilde{x}_j^I را وارد پایه کرده و داشته باشیم: $\tilde{z}_*^I < \tilde{z}^I$ که این مساله در تضاد با بهینگی \tilde{z}_*^I می‌باشد (چون مساله ناتباهیده است و $\tilde{x}_j^I > \tilde{0}^I$ در پایه جدید است). لذا به ازای هر اندیس j ، $1 \leq j \leq n$ باید داشته باشیم: $\tilde{z}_j^I < \tilde{c}_j^I$.

قضیه ۳. فرض کنید $\tilde{x}_B^I = B^{-1}\tilde{b}^I$ یک جواب پایه‌ای فازی شهودی شدنی برای مساله (۶) باشد. اگر به ازای هر ستون a_j از A که در پایه B وجود ندارد، شرط $\tilde{z}_j^I - \tilde{c}_j^I < \tilde{0}^I$ برقرار باشد و داشته باشیم $y_{ij} > 0$ به ازای برخی i ، $1 \leq i \leq m$ ، در اینصورت می‌توانیم یک جواب پایه‌ای فازی شهودی شدنی جدید، با جایگزینی یکی از ستون‌ها در B با استفاده از a_j بدست آوریم.

اثبات: فرض کنید $\tilde{x}_B^I = (\tilde{x}_{B_1}^I, \tilde{x}_{B_2}^I, \tilde{x}_{B_3}^I, \dots, \tilde{x}_{B_m}^I)$ یک جواب پایه‌ای فازی شهودی شدنی با k مولفه مثبت باشد بطوریکه $B\tilde{x}_B^I \approx \tilde{b}^I$ یا $\tilde{x}_B^I \approx B^{-1}\tilde{b}^I$ که در آن $\tilde{x}_B^I = [\alpha_i - h_i, \alpha_i, \beta_i, \beta_i + h_i; \alpha'_i - h'_i, \alpha'_i, \beta'_i, \beta'_i + h'_i]$ ، $\alpha_i \leq \beta_i, \alpha'_i \leq \beta'_i, h_i, h'_i \geq 0$ ، به ازای هر i ، $1 \leq i \leq m$ به ازای هر i ، $1 \leq i \leq k$ و $\frac{\alpha_i + \beta_i + \alpha'_i + \beta'_i}{4} > 0$ ، $1 \leq i \leq k$ و $\frac{\alpha_i + \beta_i + \alpha'_i + \beta'_i}{4} = 0$ ، $1 \leq i \leq k$ ، $k+1 \leq i \leq m$ ، به ازای هر i ، $1 \leq i \leq k$ و $1 \leq i \leq k$ ، i هر

$$\tilde{x}_{B_i}^I = [-\beta_i - h_i, -\beta_i, \beta_i, \beta_i + h_i; -\beta'_i - h'_i, -\beta'_i, \beta'_i, \beta'_i + h'_i].$$

به ازای هر i ، $k+1 \leq i \leq m$. حال می‌توانیم معادله $B\tilde{x}_B^I \approx \tilde{b}^I$ را بصورت زیر بازنویسی کنیم:

$$\sum_{i=1}^k \left[\tilde{x}_{B_i}^I b_i + [-\beta_{k+1} - h_{k+1}, -\beta_{k+1}, \beta_{k+1}, \beta_{k+1} + h_{k+1}, -\beta'_{k+1} - h'_{k+1}, -\beta'_{k+1}, \beta'_{k+1}, \beta'_{k+1} + h'_{k+1}] \right],$$

$$+ [-\beta_{k+2} - h_{k+2}, -\beta_{k+2}, \beta_{k+2}, \beta_{k+2} + h_{k+2}, -\beta'_{k+2} - h'_{k+2}, -\beta'_{k+2}, \beta'_{k+2}, \beta'_{k+2} + h'_{k+2}] b_{k+2} + \dots$$

$$+ [-\beta_m - h_m, -\beta_m, \beta_m, \beta_m + h_m; -\beta'_m - h'_m, -\beta'_m, \beta'_m, \beta'_m + h'_m] b_m \approx \tilde{b}^I.$$

یعنی

$$\sum_{i=1}^k \tilde{x}_{B_i}^I b_i + \sum_{i=k+1}^m [-\beta_i - h_i, -\beta_i, \beta_i, \beta_i + h_i; -\beta'_i - h'_i, -\beta'_i, \beta'_i, \beta'_i + h'_i] b_i \approx \tilde{b}^I. \quad (15)$$

سپس برای هر ستون a_j از A که در B وجود ندارد، می‌نویسیم:

$$a_j = \sum_{i=1}^m y_{ij} b_i = y_{1j} b_1 + y_{2j} b_2 + \dots + y_{rj} b_r + \dots + y_{mj} b_m = y_j B.$$

می‌دانیم اگر بردار پایه‌ای b_r که در آن $y_{rj} \neq 0$ است، با بردار a_j از A جایگزین شود، در اینصورت مجموعه $(b_1, b_2, \dots, b_{r-1}, a_j, b_{r+1}, \dots, b_m)$ باز هم تشکیل پایه می‌دهد. در اینصورت برای $r \leq k$ و $y_{rj} \neq 0$ می‌توانیم بنویسیم:

$$b_r = \frac{a_j}{y_{rj}} - \sum_{\substack{i=1 \\ i \neq r}}^m \frac{y_{ij}}{y_{rj}} b_i = \frac{a_j}{y_{rj}} - \sum_{\substack{i=1 \\ i \neq r}}^k \frac{y_{ij}}{y_{rj}} b_i - \sum_{i=k+1}^m \frac{y_{ij}}{y_{rj}} b_i.$$

حال می‌توانیم معادله (15) را بصورت زیر بازنویسی کنیم:

$$\sum_{\substack{i=1 \\ i \neq r}}^k \tilde{x}_{B_i}^I b_i + \tilde{x}_{B_r}^I b_r + \sum_{i=k+1}^m [-\beta_i - h_i, -\beta_i, \beta_i, \beta_i + h_i; -\beta'_i - h'_i, -\beta'_i, \beta'_i, \beta'_i + h'_i] b_i \approx \tilde{b}^I.$$

$$\Rightarrow \sum_{\substack{i=1 \\ i \neq r}}^k \tilde{x}_{B_i}^I b_i + \frac{\tilde{x}_{B_r}^I}{y_{rj}} a_j - \frac{\tilde{x}_{B_r}^I}{y_{rj}} \sum_{\substack{i=1 \\ i \neq r}}^k y_{ij} b_i - \frac{\tilde{x}_{B_r}^I}{y_{rj}} \sum_{i=k+1}^m y_{ij} b_i,$$

$$+ \sum_{i=k+1}^m [-\beta_i - h_i, -\beta_i, \beta_i, \beta_i + h_i; -\beta'_i - h'_i, -\beta'_i, \beta'_i, \beta'_i + h'_i] b_i \approx \tilde{b}^I.$$

$$\Rightarrow \sum_{\substack{i=1 \\ i \neq r}}^k \left(\tilde{x}_{B_i}^I - \frac{\tilde{x}_{B_r}^I}{y_{rj}} y_{ij} \right) b_i + \frac{\tilde{x}_{B_r}^I}{y_{rj}} a_j,$$

$$+ \sum_{i=k+1}^m \left([-\beta_i - h_i, -\beta_i, \beta_i, \beta_i + h_i; -\beta'_i - h'_i, -\beta'_i, \beta'_i, \beta'_i + h'_i] - \frac{\tilde{x}_{B_r}^I}{y_{rj}} y_{ij} \right) b_i \approx \tilde{b}^I.$$

چون $\tilde{x}_{B_i}^I = [-\beta_i - h_i, -\beta_i, \beta_i, \beta_i + h_i; -\beta'_i - h'_i, -\beta'_i, \beta'_i, \beta'_i + h'_i]$ به ازای هر i ، $k+1 \leq i \leq m$ لذا خواهیم داشت:





$$\sum_{\substack{i=1 \\ i \neq r}}^k \left(\tilde{x}_{B_i}^I - \frac{\tilde{x}_{B_r}^I}{y_{rj}} y_{ij} \right) b_i + \frac{\tilde{x}_{B_r}^I}{y_{rj}} a_j + \sum_{i=k+1}^m \left(\tilde{x}_{B_i}^I - \frac{\tilde{x}_{B_r}^I}{y_{rj}} y_{ij} \right) b_i \approx \tilde{b}^I,$$

$$\Rightarrow \sum_{\substack{i=1 \\ i \neq r}}^m \left(\tilde{x}_{B_i}^I - \frac{\tilde{x}_{B_r}^I}{y_{rj}} y_{ij} \right) b_i + \frac{\tilde{x}_{B_r}^I}{y_{rj}} a_j \approx \tilde{b}^I \Rightarrow \sum_{\substack{i=1 \\ i \neq r}}^m \tilde{x}_{B_i}^I b_i + \tilde{x}_{B_r}^I a_j \approx \tilde{b}^I.$$

که در آن $\tilde{x}_{B_r}^I = \frac{\tilde{x}_{B_r}^I}{y_{rj}}$ و $i \neq r$ ، $\tilde{x}_{B_i}^I = \left(\tilde{x}_{B_i}^I - \frac{\tilde{x}_{B_r}^I}{y_{rj}} y_{ij} \right)$ برای

اینکه نشان دهیم این جواب پایه‌ای فازی شهودی جدید، شدنی نیز هست باید ثابت کنیم: $\tilde{O}^I, i \neq r$ و $\left(\tilde{x}_{B_i}^I - \frac{\tilde{x}_{B_r}^I}{y_{rj}} y_{ij} \right) \frac{\tilde{x}_{B_r}^I}{y_{rj}} \tilde{O}^I$

بدین منظور بردار $y_{rj} > 0$ را بگونه‌ای در نظر می‌گیریم که $\frac{\tilde{x}_{B_r}^I}{y_{rj}} \approx \min \left\{ \frac{\tilde{x}_{B_i}^I}{y_{ij}} : y_{ij} > 0 \right\}$. لذا داریم: $\frac{\tilde{x}_{B_r}^I}{y_{rj}} \frac{\tilde{x}_{B_i}^I}{y_{ij}}$ بنابراین خواهیم

داشت:

$$\Rightarrow \left[\frac{\alpha_r - h_r}{y_{rj}}, \frac{\alpha_r}{y_{rj}}, \frac{\beta_r}{y_{rj}}, \frac{\beta_r + h_r}{y_{rj}}, \frac{\alpha'_r - h'_r}{y_{rj}}, \frac{\alpha'_r}{y_{rj}}, \frac{\beta'_r}{y_{rj}}, \frac{\beta'_r + h'_r}{y_{rj}} \right],$$

$$\left[\frac{\alpha_i - h_i}{y_{ij}}, \frac{\alpha_i}{y_{ij}}, \frac{\beta_i}{y_{ij}}, \frac{\beta_i + h_i}{y_{ij}}, \frac{\alpha'_i - h'_i}{y_{ij}}, \frac{\alpha'_i}{y_{ij}}, \frac{\beta'_i}{y_{ij}}, \frac{\beta'_i + h'_i}{y_{ij}} \right].$$

$$\Rightarrow \left[\frac{\alpha_i - h_i}{y_{ij}} - \frac{\beta_r + h_r}{y_{rj}}, \frac{\alpha_i}{y_{ij}} - \frac{\beta_r}{y_{rj}}, \frac{\beta_i}{y_{ij}} - \frac{\alpha_r}{y_{rj}}, \frac{\beta_i + h_i}{y_{ij}} - \frac{\alpha_r - h_r}{y_{rj}}, \right.$$

$$\left. \frac{\alpha'_i - h'_i}{y_{ij}} - \frac{\beta'_r + h'_r}{y_{rj}}, \frac{\alpha'_i}{y_{ij}} - \frac{\beta'_r}{y_{rj}}, \frac{\beta'_i}{y_{ij}} - \frac{\alpha'_r}{y_{rj}}, \frac{\beta'_i + h'_i}{y_{ij}} - \frac{\alpha'_r - h'_r}{y_{rj}} \right] \tilde{O}^I.$$

$$\Rightarrow \left[\frac{(\frac{\alpha_i}{y_{ij}} - \frac{\beta_r}{y_{rj}}) + (\frac{\beta_i}{y_{ij}} - \frac{\alpha_r}{y_{rj}}) + (\frac{\alpha'_i}{y_{ij}} - \frac{\beta'_r}{y_{rj}}) + (\frac{\beta'_i}{y_{ij}} - \frac{\alpha'_r}{y_{rj}})}{4} \right] \geq 0$$

$$\Rightarrow \left(\frac{\alpha_i + \beta_i + \alpha'_i + \beta'_i}{y_{ij}} \right) - \left(\frac{\alpha_r + \beta_r + \alpha'_r + \beta'_r}{y_{rj}} \right) \geq 0.$$

$$\Rightarrow \left(\frac{\tilde{x}_{B_i}^I}{y_{ij}} - \frac{\tilde{x}_{B_r}^I}{y_{rj}} \right) \tilde{O}^I.$$

در نتیجه جواب پایه‌ای فازی شهودی جدید، شدنی نیز می‌باشد.

لازم به ذکر است که بعد از جایگذاری بردارهای پایه‌ای، ماتریس پایه‌ای جدید بصورت $\bar{B} = (\bar{b}_1, \bar{b}_2, \bar{b}_3, \dots, \bar{b}_m)$ است که در آن $\bar{b}_i = b_i$ برای $i \neq r$ و $\bar{b}_r = a_j$. همچنین جواب پایه‌ای فازی شهودی جدید نیز بصورت \tilde{x}_B^I است که در آن

$$\tilde{x}_{B_r}^I = \frac{\tilde{x}_{B_r}^I}{y_{rj}} \text{ و } i \neq r, \tilde{x}_{B_i}^I = \left(\tilde{x}_{B_i}^I - \frac{\tilde{x}_{B_r}^I}{y_{rj}} y_{ij} \right)$$



گزاره ۴. فرض کنید $\tilde{x}_B^I = B^{-1}\tilde{b}^I$ یک جواب پایه‌ای فازی شهودی شدنی مساله (۶) با مقدار تابع هدف $\tilde{z}_0^I \approx \tilde{c}_B^I \tilde{x}_B^I$ باشد. همچنین فرض کنید \tilde{x}_B^I نیز یک جواب پایه‌ای فازی شهودی شدنی دیگر با مقدار تابع هدف $\tilde{z}^I \approx \tilde{c}_B^I \tilde{x}_B^I$ باشد که از جایگزینی بردار ستونی غیر پایه‌ای a_j به پایه $\tilde{z}_j^I - \tilde{c}_j^I < \tilde{0}^I$ و به ازای برخی $i, 1 \leq i \leq m$ بدست آمده باشد. در اینصورت خواهیم داشت: $\tilde{z}_0^I \approx \tilde{z}^I$.

اثبات: فرض کنید \tilde{x}_B^I یک جواب پایه‌ای فازی شهودی شدنی با مقدار تابع هدف $\tilde{z}_0^I \approx \tilde{c}_B^I \tilde{x}_B^I$ باشد. همچنین فرض کنید a_j بردار ستونی معرفی شده در پایه $\tilde{z}_j^I - \tilde{c}_j^I < \tilde{0}^I$ باشد. فرض کنید b_r بردار ستونی خارج شده از پایه و \tilde{x}_B^I جواب پایه‌ای فازی شهودی جدید باشد، در اینصورت خواهیم داشت: $\tilde{x}_{B_i}^I = (\tilde{x}_{B_i}^I - \frac{\tilde{x}_{B_r}^I}{y_{rj}} y_{ij})$ و $i \neq r$ ، $\tilde{x}_{B_r}^I = \frac{\tilde{x}_{B_r}^I}{y_{rj}}$ چون $\tilde{c}_{B_i}^I = \tilde{c}_{B_i}^I$ و $i \neq r$ ، $\tilde{c}_{B_r}^I = \tilde{c}_j^I$ در اینصورت مقدار تابع هدف فازی شهودی جدید بصورت زیر خواهد بود:

$$\begin{aligned} \tilde{z}^I &\approx \tilde{c}_B^I \tilde{x}_B^I \\ &\approx \sum_{i=1}^m \tilde{c}_{B_i}^I \tilde{x}_{B_i}^I \approx \sum_{i=1}^m \tilde{c}_{B_i}^I \tilde{x}_{B_i}^I + \tilde{c}_{B_r}^I \tilde{x}_{B_r}^I \approx \sum_{i=1}^m \tilde{c}_{B_i}^I \left(\tilde{x}_{B_i}^I - \frac{\tilde{x}_{B_r}^I}{y_{rj}} y_{ij} \right) + \tilde{c}_j^I \frac{\tilde{x}_{B_r}^I}{y_{rj}}, \\ &\approx \sum_{i=1}^m \tilde{c}_{B_i}^I \left(\tilde{x}_{B_i}^I - \frac{\tilde{x}_{B_r}^I}{y_{rj}} y_{ij} \right) + \tilde{c}_{B_r}^I \left(\tilde{x}_{B_r}^I - \frac{\tilde{x}_{B_r}^I}{y_{rj}} y_{rj} \right) + \tilde{c}_j^I \frac{\tilde{x}_{B_r}^I}{y_{rj}} \approx \sum_{i=1}^m \tilde{c}_{B_i}^I \left(\tilde{x}_{B_i}^I - \frac{\tilde{x}_{B_r}^I}{y_{rj}} y_{ij} \right) + \tilde{c}_j^I \frac{\tilde{x}_{B_r}^I}{y_{rj}}, \\ &\approx \sum_{i=1}^m \tilde{c}_{B_i}^I \tilde{x}_{B_i}^I - \frac{\tilde{x}_{B_r}^I}{y_{rj}} \sum_{i=1}^m \tilde{c}_{B_i}^I y_{ij} + \tilde{c}_j^I \frac{\tilde{x}_{B_r}^I}{y_{rj}} \approx \tilde{z}_0^I - \frac{\tilde{x}_{B_r}^I}{y_{rj}} \tilde{z}_j^I + \tilde{c}_j^I \frac{\tilde{x}_{B_r}^I}{y_{rj}} \approx \tilde{z}_0^I - \frac{\tilde{x}_{B_r}^I}{y_{rj}} (\tilde{z}_j^I - \tilde{c}_j^I). \end{aligned} \quad (16)$$

از آنجایی که $\tilde{z}_j^I - \tilde{c}_j^I < \tilde{0}^I$ و $y_{rj} > 0$ ، فرض می‌کنیم:

$$\frac{\tilde{x}_{B_r}^I}{y_{rj}} = \left[\frac{\alpha_r - h_r}{y_{rj}}, \frac{\alpha_r}{y_{rj}}, \frac{\beta_r}{y_{rj}}, \frac{\beta_r + h_r}{y_{rj}}, \frac{\alpha'_r - h'_r}{y_{rj}}, \frac{\alpha'_r}{y_{rj}}, \frac{\beta'_r}{y_{rj}}, \frac{\beta'_r + h'_r}{y_{rj}} \right] \tilde{0}^I,$$

خواهیم داشت: $\alpha'_j \leq \beta'_j$ ، $\alpha_j \leq \beta_j$ ، $(\tilde{z}_j^I - \tilde{c}_j^I) = \left[\alpha_j - h_j, \alpha_j, \beta_j, \beta_j + h_j; \alpha'_j - h'_j, \alpha'_j, \beta'_j, \beta'_j + h'_j \right] < \tilde{0}^I$ و $\alpha'_r \leq \beta'_r$ ، $\alpha_r \leq \beta_r$.

$$\begin{aligned} \frac{\tilde{x}_{B_r}^I}{y_{rj}} \otimes (\tilde{z}_j^I - \tilde{c}_j^I) &\approx \left(\frac{\alpha_r - h_r}{y_{rj}}, \frac{\alpha_r}{y_{rj}}, \frac{\beta_r}{y_{rj}}, \frac{\beta_r + h_r}{y_{rj}}; \frac{\alpha'_r - h'_r}{y_{rj}}, \frac{\alpha'_r}{y_{rj}}, \frac{\beta'_r}{y_{rj}}, \frac{\beta'_r + h'_r}{y_{rj}} \right) \\ &\otimes (\alpha_j - h_j, \alpha_j, \beta_j, \beta_j + h_j; \alpha'_j - h'_j, \alpha'_j, \beta'_j, \beta'_j + h'_j), \\ &\left(\left(\frac{\alpha_r + \beta_r}{2y_{rj}} \right) \left(\frac{\alpha_j + \beta_j}{2} \right) - w - |a_2 k + b_2 h|, \left(\frac{\alpha_r + \beta_r}{2y_{rj}} \right) \left(\frac{\alpha_j + \beta_j}{2} \right) - w, \left(\frac{\alpha_r + \beta_r}{2y_{rj}} \right) \left(\frac{\alpha_j + \beta_j}{2} \right) + w, \right. \\ &\left. \left(\frac{\alpha_r + \beta_r}{2y_{rj}} \right) \left(\frac{\alpha_j + \beta_j}{2} \right) + w + |a_2 k + b_2 h|; \left(\frac{\alpha'_r + \beta'_r}{2y_{rj}} \right) \left(\frac{\alpha'_j + \beta'_j}{2} \right) - w' - |a'_2 k' + b'_2 h'|, \right. \\ &\left. \left(\frac{\alpha'_r + \beta'_r}{2y_{rj}} \right) \left(\frac{\alpha'_j + \beta'_j}{2} \right) - w', \left(\frac{\alpha'_r + \beta'_r}{2y_{rj}} \right) \left(\frac{\alpha'_j + \beta'_j}{2} \right) + w', \left(\frac{\alpha'_r + \beta'_r}{2y_{rj}} \right) \left(\frac{\alpha'_j + \beta'_j}{2} \right) + w' + |a'_2 k' + b'_2 h'| \right) \end{aligned}$$



همچنین چون $\left(\frac{\alpha_r + \beta_r}{2y_{rj}}\right) \geq 0$ ، $\left(\frac{\alpha_r + \beta_r}{2y_{rj}}\right) \geq 0$ ، $\left(\frac{\alpha_j + \beta_j}{2}\right) < 0$ و $\left(\frac{\alpha'_j + \beta'_j}{2}\right) < 0$ می‌باشند، خواهیم داشت:

$$\left(\frac{\left(\frac{\alpha_r + \beta_r}{2y_{rj}}\right)\left(\frac{\alpha_j + \beta_j}{2}\right) - w + \left(\frac{\alpha_r + \beta_r}{2y_{rj}}\right)\left(\frac{\alpha_j + \beta_j}{2}\right) + w + \left(\frac{\alpha'_r + \beta'_r}{2y_{rj}}\right)\left(\frac{\alpha'_j + \beta'_j}{2}\right) - w' + \left(\frac{\alpha'_r + \beta'_r}{2y_{rj}}\right)\left(\frac{\alpha'_j + \beta'_j}{2}\right) + w'}{4} \right) = \left(\frac{\left(\frac{\alpha_r + \beta_r}{2y_{rj}}\right)\left(\frac{\alpha_j + \beta_j}{2}\right) + \left(\frac{\alpha'_r + \beta'_r}{2y_{rj}}\right)\left(\frac{\alpha'_j + \beta'_j}{2}\right)}{2} \right) \leq 0.$$

با بکار بردن روابط فوق و با استفاده از رابطه (۱۶) خواهیم داشت: \bar{z}^I و این بدین معنی است که جواب پایه‌ای فازی شهودی شدنی جدید مقدار تابع هدف را بهبود می‌بخشد.

قضیه ۴. فرض کنید $\tilde{x}_B^I = B^{-1}\tilde{b}^I$ یک جواب پایه ای فازی شهودی شدنی برای مساله (۶) باشد. حال اگر یک a_k از A که در B وجود ندارد، موجود باشد بطوریکه $\tilde{z}_k^I - \tilde{c}_k^I \prec \tilde{0}^I$ و $y_{ik} \leq 0$ به ازای هر i ، $1 \leq i \leq m$ در اینصورت مساله (۶) یک جواب نامتناهی دارد.

اثبات: فرض کنید \tilde{x}_B^I یک جواب پایه‌ای فازی شهودی برای مساله (۶) باشد. در اینصورت داریم: $\tilde{x}_{B_i}^I + \sum_{j \neq B_i} y_{ij}\tilde{x}_j^I \approx \tilde{y}_{i0}^I$ ، $i = 1, \dots, m$ ، $j = 1, \dots, n$ یا $\tilde{x}_{B_i}^I - \sum_{j \neq B_i} y_{ij}\tilde{x}_j^I \approx \tilde{y}_{i0}^I$ ، $i = 1, \dots, m$ ، $j = 1, \dots, n$ حال اگر \tilde{x}_k^I متغیر وارد شونده به پایه باشد، در اینصورت به ازای هر $j \neq B_i \cup k$ خواهیم داشت: $\tilde{x}_k^I \succ \tilde{0}^I$ و $\tilde{x}_j^I \approx \tilde{0}^I$ از طرفی طبق فرض مساله چون به ازای هر i ، $1 \leq i \leq m$ ، $y_{ik} \leq 0$ است، داریم: $\tilde{y}_{i0}^I - y_{ik}\tilde{x}_k^I \approx \tilde{0}^I$. در نتیجه جواب پایه‌ای فعلی شدنی باقی می‌ماند. همچنین مقدار \bar{z}^I برای این جواب شدنی بصورت زیر است:

$$\begin{aligned} \bar{z}^I &\approx \tilde{c}_B^I \tilde{x}_B^I + \tilde{c}_N^I \tilde{x}_N^I \approx \sum_{i=1}^m \tilde{c}_{B_i}^I (\tilde{y}_{i0}^I - y_{ik}\tilde{x}_k^I) + \tilde{c}_k^I \tilde{x}_k^I, \\ &\approx \sum_{i=1}^m \tilde{c}_{B_i}^I \tilde{y}_{i0}^I - \left(\sum_{i=1}^m \tilde{c}_{B_i}^I y_{ik} - \tilde{c}_k^I\right) \tilde{x}_k^I \approx \tilde{c}_B^I \tilde{y}_0^I - (\tilde{c}_B^I y_k - \tilde{c}_k^I) \tilde{x}_k^I \approx \bar{z}^I - (\tilde{z}_k^I - \tilde{c}_k^I) \tilde{x}_k^I. \end{aligned}$$

بنابراین داریم:

$$\bar{z}^I \approx \bar{z}^I - (\tilde{z}_k^I - \tilde{c}_k^I) \tilde{x}_k^I. \tag{17}$$

لذا ما می‌توانیم \tilde{x}_k^I را با هر مقدار بزرگ دلخواه وارد پایه کرده و در نتیجه با توجه به رابطه (۱۷)، ما یک جواب نامتناهی خواهیم داشت.

۵- الگوریتم سیمپلکس برای مساله برنامه‌ریزی خطی با اعداد فازی شهودی دوزنقه‌ای نامتقارن

۱. یک جواب پایه‌ای فازی شهودی شدنی $\tilde{x}_N^I \approx \tilde{0}^I$ ، $\tilde{x}_B^I \approx B^{-1}\tilde{b}^I$ ، $\tilde{y}_0^I \approx \tilde{x}_B^I$ با مقدار تابع هدف $\tilde{z}^I \approx \tilde{y}_{00}^I \approx \tilde{c}_B^I \tilde{y}_0^I$ داده شده است و جدول سیمپلکس مربوط به آن نیز در دست است.

۲. مقادیر $\tilde{y}_{0j}^I \approx c_B B^{-1} a_j - \tilde{c}_j^I \approx z_j - \tilde{c}_j^I$ را برای $1 \leq j \leq n$ و $j \neq B_i, 1 \leq i \leq m$ تعیین کنید. اگر $\tilde{y}_{0j}^I < \tilde{0}^I$ در اینصورت توقف کنید، جواب فازی شهودی فعلی بهینه است.

۳. $\tilde{y}_{0k}^I < \tilde{0}^I$ را اختیار کنید. اگر $y_k \leq 0$ آنگاه توقف کنید (مساله دارای جواب نامتناهی است)، در غیر اینصورت یک اندیس r مربوط به متغیر فازی شهودی خارج شونده $\tilde{x}_{B_r}^I$ از پایه را بصورت زیر تعیین کنید:

$$\tilde{y}_{r0}^I \approx \min_{1 \leq j \leq n} \left\{ \frac{\tilde{y}_{i0}^I}{y_{ik}} \mid y_{ik} > 0 \right\}, 1 \leq i \leq m. \quad (17)$$

۴. عنصر y_{rk} را به عنوان عنصر محوری در نظر گرفته و جدول سیمپلکس فازی شهودی را با عملیات حذفی گاوس به روز رسانی کنید و سپس به گام ۲ بروید.

۶- مثال کاربردی

در اینجا ما یک مساله برنامه‌ریزی خطی که داده‌های آن بر اساس یک مساله واقعی می‌باشد را مدل کرده سپس با استفاده از روش ارایه شده، به حل آن می‌پردازیم.

مثال ۱. یک کارخانه خوراک دام برای گاو، گوسفند و طیور خوراک تهیه می‌کند. این خوراک با ترکیب مواد اصلی زیر تهیه می‌شود: ذرت، دانه سویا و پودر ماهی. میزان این ترکیبات در هر کیلو گرم از مواد اصلی در جدول زیر خلاصه می‌شود:

مواد اصلی			
محصول	ذرت	دانه سویا	پودر ماهی
خوراک گاو	9	5	3
خوراک گوسفند	3	4	-
خوراک طیور	5	-	2

به دلیل کمبود در منابع، مقدار محدودی از مواد اصلی یعنی حدود ۰/۵ تن ذرت، حدود ۰/۳۵ تن دانه سویا و حدود ۰/۱۵ تن پودر ماهی موجود است. همچنین با توجه به تغییرات قیمت، سود هر واحد خوراک متفاوت است. در عین حال این کارخانه می‌خواهد سود خود را حدود ۱۲ دلار برای خوراک گوسفند، حدود ۱۰ دلار برای خوراک گاو و حدود ۱۵ دلار برای خوراک طیور نگه دارد. حال از ما خواسته شده مساله را بگونه‌ای فرمول‌بندی کنیم که سود کارخانه ماکزیمم شود.

حل) به دلیل عدم قطعیت سود هر خوراک دام و مواد تشکیل دهنده آن، میزان واحدهای تولید شده به ازای هر محصول نیز نامشخص خواهد بود. لذا ما مساله را بصورت یک مساله برنامه‌ریزی خطی با اعداد فازی شهودی دوزنقه‌ای نامتقارن به ازای هر میزان نامعلوم، فرموله می‌کنیم. بدین منظور و بر اساس داده‌های گرفته شده از کارخانه، سود خوراک گاو که در حدود ۱۰ دلار است بصورت [۷،۹،۱۱،۱۳؛۵،۸،۱۲،۱۵] خواهد بود. پارامترهای دیگر نیز به همین ترتیب و بصورت اعداد فازی شهودی دوزنقه‌ای نامتقارن مدل می‌شوند. لذا مدل مساله بصورت زیر خواهد بود:





$$\begin{aligned} \max \tilde{z}^I &\approx (7, 9, 11, 13; 5, 8, 12, 15)\tilde{x}_1^I + (7, 10, 14, 17; 6, 8, 16, 18)\tilde{x}_2^I + (12, 14, 16, 18; 10, 13, 17, 20)\tilde{x}_3^I, \\ \text{s.t.} \quad &9\tilde{x}_1^I + 3\tilde{x}_2^I + 5\tilde{x}_3^I \quad (460, 480, 520, 540; 430, 470, 530, 570), \\ &5\tilde{x}_1^I + 4\tilde{x}_2^I \quad (320, 340, 360, 380; 300, 330, 370, 400), \\ &3\tilde{x}_1^I + 2\tilde{x}_3^I \quad (120, 130, 170, 180; 105, 125, 175, 195), \\ &\tilde{x}_1^I, \tilde{x}_2^I, \tilde{x}_3^I \geq 0. \end{aligned}$$

جدول اولیه سیمپلکس فازی شهودی بصورت زیر است:

جدول ۱- جدول اولیه سیمپلکس فازی شهودی.
Table 1- The initial simplex table of intuitionistic fuzzy.

Basis	\tilde{w}_1^I	\tilde{x}_2^I	\tilde{x}_3^I	\tilde{x}_4^I	\tilde{x}_5^I	\tilde{x}_6^I	R.H. S
\tilde{z}^I	\tilde{c}_1^I	\tilde{c}_2^I	\tilde{c}_3^I	$\tilde{0}^I$	$\tilde{0}^I$	$\tilde{0}^I$	$\tilde{0}^I$
\tilde{x}_4^I	9	3	5	1	0	0	\tilde{b}_1^I
\tilde{x}_5^I	5	4	0	0	1	0	\tilde{b}_2^I
\tilde{x}_6^I	3	0	2	0	0	1	\tilde{b}_3^I

که در آن

$$\begin{aligned} \tilde{c}_1^I &= (-13, -11, -9, -7; -15, -12, -8, -5) & \tilde{b}_1^I &= (460, 480, 520, 540; 430, 470, 530, 570) \\ \tilde{c}_2^I &= (-17, -14, -10, -7; -18, -16, -8, -6) & \tilde{b}_2^I &= (320, 340, 360, 380; 300, 330, 370, 400) \\ \tilde{c}_3^I &= (-18, -16, -14, -12; -20, -17, -13, -10) & \tilde{b}_3^I &= (120, 130, 170, 180; 105, 125, 175, 195) \end{aligned}$$

چون $(\tilde{y}_{01}^I, \tilde{y}_{02}^I, \tilde{y}_{03}^I) \approx (-10, -12, -15)$ در اینصورت متغیر \tilde{x}_3^I وارد پایه شده و متغیر \tilde{x}_6^I از پایه خارج می شود زیرا داریم:

$$\begin{aligned} \frac{y_{r0}}{y_{rk}} &\approx \min_{1 \leq i \leq m} \left\{ \frac{y_{i0}}{y_{ik}} \mid y_{ik} > 0 \right\} \\ &\approx \min \left\{ \left(\frac{460}{5}, \frac{480}{5}, \frac{520}{5}, \frac{540}{5}, \frac{430}{5}, \frac{470}{5}, \frac{530}{5}, \frac{570}{5} \right), \left(\frac{120}{2}, \frac{130}{2}, \frac{170}{2}, \frac{180}{2}, \frac{105}{2}, \frac{125}{2}, \frac{175}{2}, \frac{195}{2} \right) \right\} \\ &\approx \min \{100, 75\} \\ &\approx 75. \end{aligned}$$

با بکارگیری الگوریتم حل و بعد از ۲ تکرار جدول بهینه بصورت جدول ۲ خواهد بود:

جدول ۲- جدول بهینه سیمپلکس فازی شهودی.

Table 2- The optimal simplex table of intuitionistic fuzzy.

Basis	\tilde{x}_1^I	\tilde{x}_2^I	\tilde{x}_3^I	\tilde{x}_4^I	\tilde{x}_5^I	\tilde{x}_6^I	R.H. S
\tilde{z}^I	\tilde{y}_{01}^I	$\tilde{0}^I$	$\tilde{0}^I$	\tilde{y}_{04}^I	\tilde{y}_{05}^I	$\tilde{0}^I$	\tilde{y}_{00}^I
\tilde{x}_2^I	$\frac{5}{4}$	1	0	0	$\frac{1}{4}$	0	\tilde{y}_{20}^I
\tilde{x}_6^I	$\frac{9}{10}$	0	0	$-\frac{4}{10}$	$\frac{3}{10}$	1	\tilde{y}_{60}^I
\tilde{x}_3^I	$\frac{21}{20}$	0	1	$\frac{5}{3}$	$-\frac{3}{20}$	0	\tilde{y}_{30}^I

که در آن:

$$\tilde{y}_{01}^I = \left(\frac{339}{60}, \frac{918}{60}, \frac{1572}{60}, \frac{2151}{60}; -\frac{15}{10}, \frac{591}{60}, \frac{1899}{60}, \frac{430}{10} \right), \tilde{y}_{20}^I = \left(\frac{10}{3}, \frac{115}{3}, \frac{410}{3}, \frac{515}{3}; -\frac{280}{6}, \frac{125}{6}, \frac{925}{6}, \frac{1330}{6} \right),$$

$$\tilde{y}_{04}^I = \left(-\frac{56}{60}, -\frac{92}{60}, \frac{272}{60}, \frac{416}{60}; -2, -\frac{4}{60}, \frac{364}{60}, 10 \right), \tilde{y}_{60}^I = (0, 24, 86, 110; -33, 12, 98, 143),$$

$$\tilde{y}_{05}^I = \left(-\frac{57}{60}, \frac{6}{60}, \frac{84}{60}, \frac{147}{60}; -\frac{15}{10}, -\frac{33}{60}, \frac{123}{60}, 3 \right), \tilde{y}_{30}^I = (5, 22, 73, 90; -19, \frac{27}{2}, \frac{163}{2}, 114),$$

$$\tilde{y}_{00}^I = \left(-\frac{1086}{12}, \frac{11730}{12}, \frac{30570}{12}, \frac{43386}{12}; -\frac{14300}{12}, \frac{5564}{12}, \frac{36736}{12}, \frac{56600}{12} \right).$$

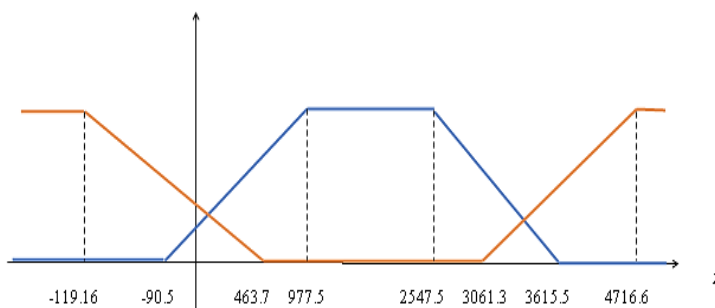
در نتیجه جواب بهینه، مقدار تابع هدف بهینه و همچنین نمودار سود بهینه فازی شهودی بدست آمده با روش ارائه شده بصورت زیر است:

$$\tilde{x}_1^I = (0, 0, 0, 0; 0, 0, 0, 0),$$

$$\tilde{x}_2^I = (3.3, 38.3, 136.7, 171.7; -46.7, 20.8, 154.2, 221.7),$$

$$\tilde{x}_3^I = (5, 22, 73, 90; -19, 13.5, 81.5, 114),$$

$$\tilde{z}^I = (-90.5, 977.5, 2547.5, 3615.5; -1191.6, 463.7, 3061.3, 4716.6).$$



شکل ۲- نمودار سود بهینه فازی شهودی.

Figure 2- Graphical of intuitionistic fuzzy optimal profit.

به بیان دیگر داریم:





$$\begin{cases} x_1 = 0, \\ x_2 = 87.5, \\ x_3 = 47.5, \\ z = 1762.5 \end{cases}$$

و این یعنی برای اینکه میزان سود کارخانه تولید خوراک دام برابر با ماکزیمم مقدار خود یعنی ۱۷۶۲/۵ شود باید میزان تولید خوراک گاو برابر با ۰، میزان تولید خوراک گوسفند برابر ۸۷/۵ با و میزان تولید خوراک طیور برابر با ۴۷/۵ باشد.

مثال ۲. یک کارخانه تولید رنگ سه محصول p_1 ، p_2 و p_3 را با استفاده از چهار نوع ماده خام M_1 ، M_2 ، M_3 و M_4 تولید می‌کند. میزان ماده خام مورد نیاز برای تولید هر محصول و همچنین مقدار ماده خام در دسترس در جدول ۳ خلاصه می‌شود:

جدول ۳- داده‌های مساله.
Table 3- Problem data.

دسترسی روزانه	$y_{rj} \geq 0$	$j = 1, \dots, n$	$y_{rj} < 0$	مواد خام	
	11	1	2	4	M_1
	9.25	3	5	1	M_2
	9	2	1	6	M_3
	9	6	2	4	M_4

ماکزیمم سود روزانه برای تولید هر تن محصول p_1 حدود ۵ دلار، برای تولید هر تن محصول p_2 حدود ۶/۵ دلار و برای تولید هر تن محصول p_3 حدود ۸ دلار می‌باشد. شایان ذکر است که ماکزیمم دسترسی روزانه به مواد خام با توجه به خرابی ماشین آلات، تاخیر در عرضه و... می‌تواند بسیار متغیر باشد. هدف کارخانه تولید محصول نهایی بگونه‌ای است که سود روزانه به ماکزیمم مقدار خود برسد.

حل). چون ماکزیمم سود روزانه برای تولید هر تن محصول و همچنین ماکزیمم دسترسی روزانه به مواد خام قطعی نیستند، لذا ما مساله را بصورت یک مساله برنامه‌ریزی خطی فازی شهودی مدل می‌کنیم. بنابراین ماکزیمم دسترسی روزانه به ماده خام که حدود ۱۱ تن است را می‌توانیم بصورت [۸، ۱۰، ۱۲، ۱۴؛ ۶، ۹، ۱۳، ۱۶] مدل کنیم. با روشی مشابه می‌توانیم سایر پارامترهای دیگر که دارای عدم قطعیت می‌باشند را با اعداد فازی شهودی ذوزنقه‌ای نامتقارن نشان دهیم. لذا خواهیم داشت:

$$\begin{aligned} \max \tilde{z} &\approx (2, 4, 6, 8; 0, 3, 7, 10) \tilde{x}_1^I + (2, 5, 8, 11; 1, 3, 10, 12) \tilde{x}_2^I + (2, 6, 10, 14; 1, 3, 13, 15) \tilde{x}_3^I, \\ s.t. \begin{cases} \tilde{x}_1^I + 2\tilde{x}_2^I + 4\tilde{x}_3^I \preceq (8, 10, 12, 14; 6, 9, 13, 16), \\ 3\tilde{x}_1^I + 5\tilde{x}_2^I + \tilde{x}_3^I \preceq (4, 7, 11, 14; 3, 5, 14, 16), \\ 2\tilde{x}_1^I + \tilde{x}_2^I + 6\tilde{x}_3^I \preceq (2, 6, 12, 16; 0, 3, 15, 18), \\ 6\tilde{x}_1^I + 2\tilde{x}_2^I + 4\tilde{x}_3^I \preceq (3, 5, 13, 15; 1, 4, 14, 17), \\ \tilde{x}_1^I, \tilde{x}_2^I, \tilde{x}_3^I \succeq \tilde{0}^I. \end{cases} \end{aligned}$$

با بکارگیری حساب جدید و حل مساله با استفاده از الگوریتم پیشنهادی داریم:

$$\begin{cases} x_1 = 0, \\ x_2 = 1.603448, \\ x_3 = 1.232759, \\ z = 20.28448, \end{cases}$$

حال اگر در مثال ۲، فقط قسمت فازی اعداد را در نظر گرفته و آن را با استفاده از تابع رتبه‌بندی بکار رفته در گانسن و ورامانی (۲۰۰۶) حل کنیم، خواهیم داشت:

$$\begin{cases} x_1 = 0, \\ x_2 = 1.551724, \\ x_3 = 1.241379, \\ z = 20.01724. \end{cases}$$

همان‌طور که مشاهده می‌شود زمانی که ما اعداد را بصورت فازی شهودی در نظر می‌گیریم، در مقایسه با زمانی که اعداد را بصورت فازی در نظر می‌گیریم، جواب بهتری بدست می‌آوریم.

۶- نتیجه‌گیری

در این مقاله ما به معرفی مسایل برنامه‌ریزی خطی با اعداد فازی شهودی ذوزنقه‌ای نامتقارن پرداختیم. در ادامه یک حساب جدید و همچنین یک مرتب‌سازی جدید را برای این مسایل تعریف کردیم. سپس شرایط بهینگی را برای این مسایل بدست آورده و الگوریتم سیمپلکس فازی شهودی را برای حل این مسایل ارایه دادیم. در انتها با استفاده از الگوریتم پیشنهادی و بدون تبدیل کردن مساله به فرم قطعی، جدول بهینه را بدست آوردیم. مساله برنامه‌ریزی خطی فازی شهودی که در این مقاله به آن پرداخته شده است، یک مساله تک هدفه می‌باشد. حال یکی از مواردی که برای توسعه و بهبود نتایج حاصل از این مقاله در مطالعات آتی می‌توان در نظر گرفت این است که ما مسائل برنامه‌ریزی خطی فازی شهودی را بصورت چند هدفه در نظر بگیریم. همچنین ما می‌توانیم مسائل برنامه‌ریزی فازی شهودی را در محیط غیر خطی نیز بررسی کنیم. یکی دیگر از پیشنهادات ما برای مطالعات آتی این مسائل، کاربردی کردن این مسائل با در نظر گرفتن رویکردهای مدیریتی و استفاده از روش‌های *AHP*، *TOPSIS*، تصمیم‌گیری چند معیاره و... در محیط فازی شهودی می‌باشد. همچنین از دیگر پیشنهادات ما برای مطالعات آتی، بکار بردن و پیاده سازی مبحث فازی شهودی بر روی مسائل خاکستری، تحلیل پوششی داده‌ها، مکانیابی و... می‌باشد.

تعارض با منافع

نویسندگان اعلام دارند که هیچ تضادی در منافع در مورد انتشار این نسخه وجود ندارد.

منابع

- Angelov, P. P. (1997). Optimization in an intuitionistic fuzzy environment. *Fuzzy sets and systems*, 86(3), 299-306. [https://doi.org/10.1016/S0165-0114\(96\)00009-7](https://doi.org/10.1016/S0165-0114(96)00009-7)
- Atalik, G., & Senturk, S. (2019). A new lexicographic ranking method for triangular intuitionistic fuzzy number based on Gergonne point. *Journal of quantitative sciences*, 1, 59-73.
- Atanassov, K. A. (1999). *Intuitionistic fuzzy sets: theory and applications*. Physica-Verlag.
- Bellman, R. E., & Zadeh, L. A. (1970). Decision-making in a fuzzy environment. *Management science*, 17(4), B-141. <https://doi.org/10.1287/mnsc.17.4.B141>
- Bharati, S. K., & Singh, S. R. (2015). A note on solving a fully intuitionistic fuzzy linear programming problem based on sign distance. *International journal of computer applications*, 119(23), 30-35.
- Suresh, M., Vengataasalam, S., & Arun Prakash, K. (2014). Solving intuitionistic fuzzy linear programming problems by ranking function. *Journal of intelligent & fuzzy systems*, 27(6), 3081-3087.
- Das, S. K., Mandal, T., & Edalatpanah, S. A. (2017). A mathematical model for solving fully fuzzy linear programming problem with trapezoidal fuzzy numbers. *Applied intelligence*, 46(3), 509-519. <https://doi.org/10.1007/s10489-016-0779-x>
- Dubey, D., & Mehra, A. (2011). Linear programming with triangular intuitionistic fuzzy number. *Proceedings of the 7th conference of the european society for fuzzy logic and technology* (pp. 563-569). Atlantis Press. <https://doi.org/10.2991/eusflat.2011.78>
- Ejegwa, P. A., Akowe, S. O., Otene, P. M., & Ikyule, J. M. (2014). An overview on intuitionistic fuzzy sets. *International journal of scientific and technology research*, 3(3), 142-145.
- Ganesan, K., & Veeramani, P. (2006). Fuzzy linear programs with trapezoidal fuzzy numbers. *Annals of operations research*, 143(1), 305-315. <https://doi.org/10.1007/s10479-006-7390-1>
- Ghaznavi, M., Soleimani, F., & Hoseinpoor, N. (2016). Parametric analysis in fuzzy number linear programming problems. *International journal of fuzzy systems*, 18(3), 463-477. <https://doi.org/10.1007/s40815-015-0123-3>





- Hepzibah, R. I., & Vidhya, R. (2015). Modified new operations for symmetric trapezoidal intuitionistic fuzzy numbers: an application of diet problem. *Int j fuzzy math arch*, 9(1), 35-43.
- Hosseinzadeh, A., & Edalatpanah, S. A. (2016). A new approach for solving fully fuzzy linear programming by using the lexicography method. *Advances in fuzzy systems*, 16, 42-61. <https://doi.org/10.1155/2016/1538496>
- Jayalakshmi, M., Anuradha, D., Sujatha, V., & Deepa, G. (2019, December). A simple mathematical approach to solve intuitionistic fuzzy linear programming problems. *AIP conference proceedings* (Vol. 2177, No. 1, p. 020025). AIP Publishing LLC. <https://doi.org/10.1063/1.5135200>
- Kabiraj, A., Nayak, P. K., & Raha, S. (2019). Solving intuitionistic fuzzy linear programming problem. *International journal of intelligence science*, 9(1), 44-58. DOI: 10.4236/ijis.2019.91003
- Kar, R., & Shaw, A. K. (2019). Some arithmetic operations on triangular intuitionistic fuzzy number and its application in solving linear programming problem by simplex algorithm. *International journal of bioinformatics and biological sciences*, 7(1/2), 21-28. DOI: 10.30954/2319-5169.01.2019.4
- Mahdavi-Amiri, N., & Nasserri, S. H. (2007). Duality results and a dual simplex method for linear programming problems with trapezoidal fuzzy variables. *Fuzzy sets and systems*, 158(17), 1961-1978. <https://doi.org/10.1016/j.fss.2007.05.005>
- Mahdavi, A. N., Naserri, S., & Yazdani, A. (2009). Fuzzy primal simplex algorithms for solving fuzzy linear programming problems. *Iranian journal of operational research*, 1(2), 68-84.
- Nagoorgani, A., & Ponnalagu, K. (2012). A new approach on solving intuitionistic fuzzy linear programming problem. *Applied mathematical sciences*, 6(70), 3467-3474.
- Najafi, H. S., & Edalatpanah, S. A. (2013). A note on "a new method for solving fully fuzzy linear programming problems". *Applied mathematical modelling*, 37(14-15), 7865-7867. <https://doi.org/10.1016/j.apm.2013.02.039>
- Najafi, H. S., Edalatpanah, S. A., & Dutta, H. (2016). A nonlinear model for fully fuzzy linear programming with fully unrestricted variables and parameters. *Alexandria engineering journal*, 55(3), 2589-2595. <https://doi.org/10.1016/j.aej.2016.04.039>
- Nasserri, S. H., & Bavandi, S. (2018). Amelioration of Verdegay's approach for fuzzy linear programs with stochastic parameters. *Iranian journal of management studies*, 11(1), 71-89.
- Nasserri, S. H., & Ebrahimnejad, A. (2010). A fuzzy primal simplex algorithm and its application for solving flexible linear programming problems. *European journal of industrial engineering*, 4(3), 372-389. <https://doi.org/10.1504/EJIE.2010.033336>
- Nasserri, S. H., Ebrahimnejad, A., & Cao, B. Y. (2019). Fuzzy linear programming. In *fuzzy linear programming: solution techniques and applications* (pp. 39-61). Cham: Springer. https://doi.org/10.1007/978-3-030-17421-7_2
- Nasserri, S. H., Goli, M., & Bavandi, S. (2018). An approach for solving linear programming problem with intuitionistic fuzzy objective coefficient. *Fuzzy systems and applications*. (In Persian). http://jfsa.fuzzy.ir/article_86076.html
- Noori Skandari, M. N., & Ghaznavi, M. (2018). An efficient algorithm for solving fuzzy linear programming problems. *Neural process lett*, 1563-1582. <https://doi.org/10.1007/s11063-018-9785-9>
- Parvathi, R., & Malathi, C. (2012). Arithmetic operations on symmetric trapezoidal intuitionistic fuzzy numbers. *International journal of soft computing and engineering*, 2(2), 268-273.
- Parvathi, R., & Malathi, C. (2012). Intuitionistic fuzzy simplex method. *International journal of computer applications*, 48(6), 39-48.
- Prabakaran, K., & Ganesan, K. (2017). Duality theory for intuitionistic fuzzy linear programming problems. *International journal of civil engineering and technology (IJCIET)*, 8(11), 546-560.
- Ramík, J., & Vlach, M. (2016). Intuitionistic fuzzy linear programming and duality: a level sets approach. *Fuzzy optimization and decision making*, 15(4), 457-489. <https://doi.org/10.1007/s10700-016-9233-0>
- Shamooshaki, M. M., Hosseinzadeh, A., & Edalatpanah, S. A. (2015). A new method for solving fully fuzzy linear programming problems by using the lexicography method. *Applied and computational mathematics*, 1, 53-55.
- Sidhu, S. K. (2015). A new approach to solve intuitionistic fuzzy linear programming problem with symmetric trapezoidal intuitionistic fuzzy numbers. *Mathematical theory and modeling*, 5(5), 66-74.
- Sidhu, S. K., & Kumar, A. (2019). Mehar methods to solve intuitionistic fuzzy linear programming problems with trapezoidal intuitionistic fuzzy numbers. In *Performance prediction and analytics of fuzzy, reliability and queuing models* (pp. 265-282). Singapore: Springer. https://doi.org/10.1007/978-981-13-0857-4_20
- Singh, V., & Yadav, S. P. (2017). Development and optimization of unrestricted LR-type intuitionistic fuzzy mathematical programming problems. *Expert systems with applications*, 80, 147-161. <https://doi.org/10.1016/j.eswa.2017.03.015>
- Tanaka, H., & Asai, K. (1984). Fuzzy linear programming problems with fuzzy numbers. *Fuzzy sets and systems*, 13(1), 1-10. [https://doi.org/10.1016/0165-0114\(84\)90022-8](https://doi.org/10.1016/0165-0114(84)90022-8)
- Zadeh, L. A. (1965). Fuzzy sets. *Information and control*, 8, 338-353.
- Zimmermann, H. J. (1978). Fuzzy programming and linear programming with several objective functions. *Fuzzy sets and systems*, 1, 45-55. [https://doi.org/10.1016/0165-0114\(78\)90031-3](https://doi.org/10.1016/0165-0114(78)90031-3)



Licensee Decisions & Operations Research. This article is an open access article distributed under the terms and conditions of the Creative Commons Attribution (CC BY) license (<http://creativecommons.org/licenses/by/4.0/>).