



Paper Type: Original Article



# Binary Fuzzy Linear Programming Problems: A New Solution Approach

Malihe Niksirat<sup>1,\*</sup> , Majid Abdolrazzagah-Nezhad<sup>1</sup>

<sup>1</sup> Department of Computer Science, Faculty of Computer and Industrial Engineering, Birjand University of Technology, Iran; [niksirat@birjandut.ac.ir](mailto:niksirat@birjandut.ac.ir); [abdolrazzagah@birjandut.ac.ir](mailto:abdolrazzagah@birjandut.ac.ir).

**Citation:**



Niksirat, M., & Abdolrazzagah-Nezhad, M. (2024). Binary fuzzy linear programming problems: a new solution. *Journal of decisions and operations research*, 9(1), 17-29.

Received: 18/08/2022

Reviewed: 20/09/2022

Revised: 09/10/2022

Accepted: 11/11/2022

## Abstract

**Purpose:** In this paper, a Binary Fuzzy Linear Programming Problem (BFLPP) with fuzzy objective function and fuzzy constraints is considered. This paper proposes a new approach that solves the problem based on Kerre's adapted method, which maintains the assumption of being fuzzy in the solving process. Therefore, the solution is more consistent with the uncertainty governing the problem.

**Methodology:** This paper proposes a new fuzzy branch-and-bound approach based on Kerre's adapted method to solve the fuzzy binary integer programming problem. In each node of the branch-and-bound tree, the linear relaxation of the fuzzy problem is solved with a new fuzzy simplex method based on Kerre's adapted method.

**Findings:** Numerical examples are presented to illustrate the proposed method step by step, and the results are compared with those of other approaches that solve fuzzy binary integer programming problems.

**Originality/Value:** Unlike the available defuzzification procedures and fuzzy ranking functions in the research problem literature, the proposed approach considers the assumption of being fuzzy in the solution process and thus offers a more realistic solution.

**Keywords:** Fuzzy binary integer programming problem, Fuzzy branch-and-bound algorithm, Fuzzy simplex algorithm, Adapted Kerre's method.



Corresponding Author: [niksirat@birjandut.ac.ir](mailto:niksirat@birjandut.ac.ir)



Licensee. **Journal of Decisions and 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>).



## مسائل برنامه‌ریزی خطی فازی دودویی: یک راهکار جدید

ملیحه نیک‌سیرت<sup>۱</sup>، مجید عبدالرزاق نژاد<sup>۱</sup>

<sup>۱</sup> گروه علوم کامپیوتر، دانشکده مهندسی کامپیوتر و صنایع، دانشگاه صنعتی بیرجند، بیرجند، ایران.

### چکیده

**هدف:** در این مقاله، یک مساله برنامه‌ریزی خطی صفرویک فازی با ضرایب تابع هدف و محدودیت‌های فازی در نظر گرفته شده است. هدف مقاله ارایه یک روش جدید برای حل مساله موردنظر است که فرض فازی بودن پارامترها را در فرآیند حل حفظ می‌کند و بنابراین، جواب به‌دست‌آمده انطباق بیش‌تری با شرایط عدم قطعیت حاکم بر مساله دارد.

**روش‌شناسی پژوهش:** در این مقاله، یک رویکرد جدید بر اساس روش کر تطبیق داده‌شده برای حل مساله موردبررسی پیشنهاد شده است. ایده پیشنهادی یک روش شاخه‌وکران فازی جدید است که در آن هر گره از درخت شاخه‌وکران، فرم آزادسازی‌شده خطی مساله با یک روش سیمپلکس فازی جدید بر مبنای روش کر تطبیق داده‌شده حل می‌شود.

**یافته‌ها:** مثال‌های عددی جهت تشریح روش پیشنهادی به‌صورت گام‌به‌گام ارایه شده است و نتایج به‌دست‌آمده با سایر روش‌های حل مساله برنامه‌ریزی خطی صفرویک فازی مقایسه شده است.

**اصالت/ ارزش افزوده علمی:** رویکرد پیشنهادی مقاله، برخلاف فرآیندهای غیرفازی‌سازی یا استفاده از توابع رتبه‌بندی فازی در ادبیات موجود برای مساله تحقیق، فرض فازی بودن را در فرآیند حل حفظ نموده و در نتیجه، راه حل واقعی‌تری ارایه می‌دهد.

کلیدواژه‌ها: مساله برنامه‌ریزی عدد صحیح صفرویک فازی، الگوریتم شاخه‌وکران فازی، الگوریتم سیمپلکس فازی، روش کر تطبیق داده شده.

### ۱- مقدمه

تنوعی مجموعه‌های فازی کاربردهای موفقیت‌آمیز زیادی در بسیاری از زمینه‌ها مانند کنترل، شبیه‌سازی، هوش مصنوعی، مدیریت، تحقیق در عملیات و بسیاری از شاخه‌های علوم و مهندسی دارد [1]. بسیاری از مسائل صنعتی و مدیریتی به‌صورت مسائل برنامه‌ریزی ریاضی فرمول‌سازی می‌شوند که در آن تصمیم‌گیرنده نمی‌تواند مقادیر دقیق پارامترهای مساله را تعیین کند و بنابراین جنبه‌هایی از عدم قطعیت و ابهام در مساله وجود دارد [2]. به‌منظور غلبه بر عدم قطعیت، راهکارهایی در ادبیات موجود پیشنهاد شده است که بهینه‌سازی تصادفی، بهینه‌سازی پایدار و بهینه‌سازی فازی از جمله این راهکارها می‌باشد [3]. در این میان، برنامه‌ریزی ریاضی فازی به‌عنوان یکی از راهکارهای غلبه بر عدم قطعیت با توجه به کاربرد گسترده آن از سوی محققین بسیار موردتوجه بوده است [4]. برنامه‌ریزی ریاضی فازی اولین بار توسط تاناکا و همکاران ارایه شد [5]. پس از آن، مدل‌های مختلفی از مسائل برنامه‌ریزی خطی فازی معرفی شدند و روش‌های مختلفی برای حل آن ارایه شد. مسائل برنامه‌ریزی ریاضی فازی<sup>۱</sup> با توجه به نوع مدل به سه گروه تقسیم می‌شوند: ۱- گروه اول (مسائل برنامه‌ریزی ریاضی با متغیرهای فازی)، متغیرهای مساله به شکل اعداد فازی

<sup>۱</sup> Fuzzy Programming Problem (FPP)

مدل‌سازی می‌شوند، ۲- گروه دوم (مسائل برنامه‌ریزی ریاضی با پارامترهای فازی)، پارامترهای مساله به صورت اعداد فازی در نظر گرفته می‌شوند و ۳- گروه سوم (مسائل برنامه‌ریزی ریاضی فازی کامل)، متغیرها و پارامترها به صورت اعداد فازی در نظر گرفته می‌شوند [6]. فارغ از نوع و سطح گستردگی استفاده از اعداد فازی در این نوع مسائل، این مسائل به خطی-غیرخطی، صحیح-حقیقی و صفرویک-غیرصفرویک تقسیم می‌شوند [7]. با بررسی ادبیات موجود در این حوزه، عدم توسعه تحقیقات در زمینه مسائل برنامه‌ریزی فازی خطی صفرویک<sup>۱</sup> به عنوان یک چالش آشکار مشاهده می‌شود؛ لذا، مساله این پژوهش بر حل این نوع خاص و پرکاربرد مسائل برنامه‌ریزی ریاضی تمرکز کرده است. مسائل برنامه‌ریزی فازی صفرویک، طیف وسیعی از کاربردها را در زمینه‌های مختلف دارند:

۱. برنامه‌ریزی حمل‌ونقل: برنامه‌ریزی فازی صفرویک را می‌توان برای بهینه‌سازی مسیرها و برنامه‌های حمل‌ونقل با در نظر گرفتن عوامل نامشخص مانند تراکم ترافیک و شرایط آب‌وهوایی استفاده کرد [8].
۲. بهینه‌سازی سبد مالی: این مدل برنامه‌ریزی به منظور بهینه‌سازی پرتفوی سرمایه‌گذاری با در نظر گرفتن نامشخص بودن شرایط بازار و ریسک مرتبط با گزینه‌های مختلف سرمایه‌گذاری استفاده می‌شود [9].
۳. تخصیص منابع: با توجه به عدم قطعیت تقاضا و در دسترس بودن می‌توان از *BFLPP* برای تخصیص منابعی مانند نیروی انسانی، تجهیزات و مواد استفاده کرد [10].
۴. برنامه‌ریزی تولید: جهت بهینه‌سازی زمان‌بندی‌های تولید با در نظر گرفتن عدم قطعیت تقاضا و محدودیت‌های ظرفیت مورد استفاده قرار می‌گیرد [11].
۵. مدیریت زیست‌محیطی: برای بهینه‌سازی تصمیمات مدیریت زیست‌محیطی، با در نظر گرفتن عدم قطعیت اثرات زیست‌محیطی و الزامات نظارتی مورد استفاده قرار می‌گیرد [12].
۶. مدیریت مراقبت‌های بهداشتی: به منظور بهینه‌سازی تخصیص منابع مراقبت‌های بهداشتی با در نظر گرفتن عدم قطعیت تقاضای بیمار و در دسترس بودن منابع مانند پزشکان، پرستاران و اتاق‌های عمل استفاده می‌شود [13].

روش‌های مختلفی برای حل مساله برنامه‌ریزی ریاضی فازی وجود دارد. دو نکته در این روش‌ها قابل توجه هستند، رویکرد کلی حل مساله و رویکرد رتبه‌بندی اعداد فازی در فرآیند حل مساله. به عنوان مثال، مالکی و همکاران [14] برای حل یک مساله برنامه‌ریزی خطی فازی که تنها ضرایب تابع هدف آن اعداد فازی دوزنقه‌ای با متغیرهای غیرفازی بودند اقدام به ارایه رتبه‌بندی اعداد فازی با رویکرد غیرفازی‌کننده و مبتنی بر شاخص مرکزی عدد فازی کردند. مهدوی امیری و ناصری [15] به بررسی برخی ویژگی‌های دوگانی در مسائل برنامه‌ریزی ریاضی فازی کامل با استفاده از رویکرد رتبه‌بندی کریمی پرداختند. آن‌ها از بین رویکردهای رتبه‌بندی غیرفازی‌کننده اعداد فازی مانند فانگ [16]، لای و وانگ [17]، مالکی و همکاران [14]، شواچنگ [18] و تاناکا و همکاران [5] رتبه‌بندی مالکی را انتخاب کردند. نهی و همکاران [19] رتبه‌بندی سلسله‌مراتبی را برای مرتب‌سازی اعداد فازی پیشنهاد دادند و مسائل برنامه‌ریزی ریاضی فازی را با تابع رتبه‌بندی سلسله‌مراتبی حل کردند. گانسان و ویرامانی [20] نوعی از محاسبات فازی را برای اعداد فازی دوزنقه‌ای متقارن معرفی کردند. سپس یک روش سیمپلکس اولیه برای حل مسائل برنامه‌ریزی خطی فازی پیشنهاد دادند که در آن ضرایب محدودیت‌ها با اعداد حقیقی و سایر پارامترها و هم‌چنین متغیرها با اعداد فازی دوزنقه‌ای متقارن نمایش داده می‌شدند.

باکلی و فیورینگ [21] نخست یک مساله برنامه‌ریزی ریاضی فازی کامل که متغیرها و پارامترهای آن اعداد فازی مثلثی بودند را به یک مساله سه هدفه بیشینه‌سازی مساحت نیمه سمت راست مقدار تابع هدف فازی، بیشینه‌سازی محتمل‌ترین مقدار تابع هدف فازی و کمینه‌سازی مساحت نیمه سمت چپ مقدار تابع هدف فازی تبدیل کردند. رویکرد رتبه‌بندی اعداد فازی در این تحقیق نیز، وابسته به سه تایی مساحت نیمه سمت راست، محتمل‌ترین مقدار و مساحت نیمه سمت چپ عدد فازی تعریف شد. آن‌ها از یک الگوریتم تکاملی برای حل این مساله سه هدفه به منظور یافتن جواب‌های تقریبی خوب استفاده کردند. لین [22] یک مساله برنامه‌ریزی خطی فازی با ضرایب محدودیت‌ها و منابع سمت راست فازی را در نظر گرفت. او از رویکرد رتبه‌بندی فازی فاصله علامت‌دار شده<sup>۲</sup> که بر اساس اصل گسترش، حساب بازه‌ای و عملیات  $\alpha$ -برش بهره برده و این مساله فازی را به یک مساله غیرفازی تبدیل کرد. سپس با استفاده از تابع جریمه مساله مقید را به یک مساله نامقید تبدیل و با استفاده از الگوریتم ژنتیک تلاش به یافتن یک جواب تقریبی خوب نمود. در مقاله پاتیل و همکاران [23] یک رویکرد تبدیل مساله فازی به چند مساله برنامه‌ریزی خطی بازه‌ای براساس  $(\alpha, k)$ -برش پیشنهاد شد که تا حدودی مشابه با رویکرد تبدیلی لین بود. به منظور بهینه‌سازی هزینه‌های حمل‌ونقل ورودی و خروجی یک

<sup>1</sup> Binary Fuzzy Linear Programming Problem (BFLPP)

<sup>2</sup> The signed distance

زنجیره‌تأمین چندلایه با نرخ تقاضا و زمان تحویل نادقیق، یک مساله برنامه‌ریزی فازی صفرویک چندهدفه توسط مهدی راجی و همکاران [24] برای شبکه‌تأمین فولاد ایران در نظر گرفته شد. آن‌ها با استفاده از مفاهیم فواصل موردانتظار، درجه بین دو عدد فازی و نیز سطح رضایتمندی  $\alpha$ ، اقدام به تبدیل مساله فازی به یک مساله غیرفازی نمودند. دامغانی و همکاران [9] به منظور مدل کردن انتخاب یک سبد بهینه از چندین شانس برای سرمایه‌گذاری از برنامه‌ریزی فازی صفرویک استفاده کردند. آن‌ها با غیرفازی‌سازی مساله توسط عملیات  $\alpha$ -برش، اقدام به تحلیل نتایج خوش‌بینانه و بدبینانه مدل برنامه‌ریزی فازی صفرویک کردند. فان و هوانگ [10] از عملگرهای امیدریاضی برای اعداد فازی و احتمالی در غیرفازی‌سازی  $BFLLP$  که به منظور مدل کردن مساله تخصیص منابع فازی-احتمالی در نظر گرفته بودند بهره گرفتند. غلامیان و همکاران [11] نیز، یک مساله برنامه‌ریزی صحیح فازی چندهدفه به منظور مدل کردن برنامه‌ریزی تولید طی سه مرحله به یک مساله برنامه‌ریزی خطی صحیح غیرفازی چندهدفه تبدیل کردند.

ابراهیم نژاد و همکاران [25] مسایل برنامه‌ریزی خطی فازی کامل که در صنعت زغال سنگ کاربرد دارند را بررسی کرده و با استفاده از یک تابع رتبه‌بندی خطی اقدام به تبدیل مساله فازی به یک مساله غیرفازی کردند. سپس، یک الگوریتم سیمپلکس استاندارد برای حل مساله تبدیل شده ارائه نمودند. بهرا و همکاران [26] مساله برنامه‌ریزی خطی با متغیرها، ضرایب تابع هدف و مقادیر سمت راست فازی و ضرایب محدودیت‌های غیرفازی را در نظر گرفتند. آن‌ها با استفاده از مفاهیم مرکز، هسته و شعاع اعداد فازی اقدام به تبدیل مساله فازی به مسایل غیرفازی کرده و سپس مسایل غیرفازی را توسط روش سیمپلکس کلاسیک حل و جواب‌های به‌دست‌آمده را به قالب عدد فازی مثلی برمی‌گرداند.

مسایل برنامه‌ریزی عدد صحیح، مسایل بهینه‌سازی هستند که یک تابع هدف را با در نظر گرفتن محدودیت‌ها و متغیرهای عدد صحیح کمینه یا بیشینه می‌کنند. کاربردهای گسترده برنامه‌ریزی عدد صحیح در حوزه مدیریت، صنعت، کسب‌وکار و سایر زمینه‌های متعدد تصمیم‌گیری، در ادبیات موجود مورد بررسی قرار گرفته است [4]، [27-34]. پریزکندو و وردگی [35] از یک روش سلسله‌مراتبی برای یافتن مقادیر تابع هدف فازی بهینه منحصر به فرد برای مسایل برنامه‌ریزی ریاضی خطی فازی استفاده کردند و نتایج به‌دست‌آمده را با نتایج به‌دست‌آمده از روش‌های تابع رتبه‌بندی خطی مقایسه کردند. مرور سیستماتیک بر روی مسایل چندهدفه فازی و روش‌های حل آن در [36] ارائه شده است.

همان‌طور که در بررسی ادبیات موجود در حوزه  $FPPth$  و به‌طور خاص‌تر در حوزه  $BLFPP$  اشاره شد، اکثر روش‌های حل پیشنهادی یا مستقیماً اقدام به تبدیل مساله فازی به غیرفازی کرده یا در رویکردهای رتبه‌بندی اعداد فازی اقدام به استفاده از روش‌های غیرفازی‌کننده کرده‌اند [23]، [37]. در این تبدیل‌ها، شرایط عدم قطعیت حاکم بر مساله به سطح قطعیت یا نزدیک به قطعیت تنزل یافته که از منظر کاربردهای دنیای واقعی مناسب و قابل قبول نیستند؛ بنابراین به‌منظور پر نمودن این چالش و نیز توسعه پژوهش‌ها در زمینه  $BLFPPth$ ، در این مقاله یک مساله با ضرایب محدودیت‌ها و تابع هدف فازی در نظر گرفته شده که در آن پارامترها به‌صورت اعداد فازی مثلی هستند. به‌منظور حل مستقیم این مساله، از رویکردی مبتنی بر روش کر و شاخه‌وکران فازی استفاده شده که در آن در هر گره از درخت شاخه‌وکران فرم آزادسازی شده خطی مساله با یک روش سیمپلکس فازی جدید بر مبنای روش کر تطبیق‌داده‌شده حل می‌شود. این رویکرد، برخلاف استفاده از توابع رتبه‌بندی فازی، فرض فازی بودن را در فرآیند حل در نظر می‌گیرد و در نتیجه راه حل واقعی‌تری ارائه می‌دهد.

مقاله به شرح زیر سازماندهی شده است. در بخش بعد، در ابتدا مقدماتی در زمینه تئوری مجموعه‌های فازی، محاسبات روی اعداد فازی، روش کر و مسایل برنامه‌ریزی ریاضی فازی ارائه شده است و سپس روش پیشنهادی مقاله بر اساس روش کر تطبیق‌داده‌شده تشریح شده است. در بخش سوم، روش پیشنهادی مقاله با استفاده از مثال‌های عددی به‌صورت گام‌به‌گام پیاده‌سازی و نتایج ارائه شده است. در نهایت، مقاله در بخش چهارم با یک نتیجه‌گیری کوتاه و جهت‌گیری‌های آتی به پایان می‌رسد.

## ۲- روش پژوهش

در این بخش، ابتدا مقدماتی در مورد نظریه مجموعه‌های فازی، روش کر و برنامه‌ریزی عدد صحیح صفرویک فازی ارائه می‌شود. سپس، روش شاخه‌وکران فازی مبتنی بر روش کر تطبیق‌داده‌شده برای حل مساله موردنظر مقاله با محدودیت‌های فازی پیشنهاد می‌شود. مفاهیم مقدماتی از منبع [38] استخراج شده است.

تعریف ۱- یک مجموعه فازی  $\tilde{A}$  در مجموعه جهانی  $X$  با  $\{x, \mu_{\tilde{A}}(x) \mid x \in X, 0 \leq \mu_{\tilde{A}}(x) \leq 1\}$  تعریف می‌شود که در آن تابع عضویت  $\mu_{\tilde{A}}$  است. تمام مجموعه‌های فازی در مجموعه جهانی  $X$  با  $F(X)$  نشان داده می‌شوند.

تعریف ۲- فرض کنید  $\tilde{A}$  یک زیرمجموعه فازی از  $X$  با تابع عضویت  $\mu_{\tilde{A}}: X \rightarrow [0,1]$  باشد.  $\alpha$ -برش  $\tilde{A}$  با  $[\tilde{A}]_{\alpha}$  نشان داده می‌شود و به صورت زیر تعریف می‌شود:

$$[\tilde{A}]_{\alpha} = \{x \in X \mid \mu_{\tilde{A}}(x) \geq \alpha\}.$$

تعریف ۳- یک عدد فازی  $LR$  با تابع عضویت زیر تعریف می‌شود [17].

$$\mu_{\tilde{A}}(x) = \begin{cases} R\left(\frac{x-m}{\delta_2}\right), & x \geq m, \delta_2 > 0, \\ 1, & \text{o.w.}, \\ L\left(\frac{m-x}{\delta_1}\right), & x \leq m, \delta_1 > 0, \end{cases}$$

که در آن  $R, L: [0, \infty) \rightarrow [0, 1]$  توابع غیر افزایشی هستند و  $R(0) = L(0) = 1$ .

یک عدد فازی مثلثی که با  $(a^l, a, a^h)$ ،  $a^l \leq a \leq a^h$  نمایش داده می‌شود، نوع خاصی از عدد فازی  $LR$  است که در آن

$$R(x) = L(x) = \max(0, 1-x), \quad \delta_1 = a - a^l, \quad \delta_2 = a^h - a, \quad m = a.$$

تعریف ۴- عملیات محاسباتی روی اعداد فازی مثلثی به صورت زیر تعریف می‌شود:

$$\begin{aligned} \tilde{A} \oplus \tilde{B} &= (a^l + b^l, a + b, a^h + b^h), \\ k\tilde{A} &= (ka^l, ka, ka^h), \quad k > 0, \\ k\tilde{A} &= (ka^h, ka, ka^l), \quad k < 0. \end{aligned}$$

تعریف ۵- فرض کنید  $\tilde{A} = (a^l, a, a^h)$  و  $\tilde{B} = (b^l, b, b^h)$  دو عدد فازی مثلثی باشند و  $\tilde{O} = \max(\tilde{A}, \tilde{B})$ ، تعریف کنید [39]:

$$r(\tilde{A}, \tilde{B}) = d(\tilde{A}, \tilde{O}) - d(\tilde{B}, \tilde{O}).$$

که در آن  $d$  فاصله همینگ بین دو عدد فازی است که به صورت زیر تعریف می‌شود:

$$d(\tilde{A}, \tilde{B}) = \int_{-\infty}^{\infty} |\tilde{A}(x) - \tilde{B}(x)| dx.$$

همچنین  $\max(\tilde{A}, \tilde{B})$  بر اساس اصل گسترش به صورت زیر تعریف می‌شود:

$$\max(\tilde{A}, \tilde{B})(z) = \sup\{\min(\tilde{A}(x), \tilde{B}(y)) \mid \max(x, y) = z\}.$$

در این صورت بر اساس روش کر اگر  $r(\tilde{A}, \tilde{B}) \geq 0$  آنگاه  $\tilde{A} \preceq^k \tilde{B}$  در غیر صورت  $\tilde{B} \preceq^k \tilde{A}$ .

گزاره ۱- فرض کنید  $\tilde{A} = (a^l, a, a^h)$  و  $\tilde{B} = (b^l, b, b^h)$  دو عدد فازی مثلثی باشند. در این صورت [39]:

اگر  $a = b$  آنگاه

$$r(\tilde{A}, \tilde{B}) = \frac{b^h + b^l}{2} - \frac{a^h + a^l}{2}.$$

اگر  $a < b$  آنگاه

$$r(\tilde{A}, \tilde{B}) = \frac{b^h - b^l}{2} + \frac{a^h - a^l}{2} - \bar{y}(a^h - b^l), \quad \bar{y} = \frac{a^h - b^l}{(b - b^l) + (a^h - a)}.$$

مساله برنامه ریزی عدد صحیح صفرویک با تابع هدف و محدودیت های فازی به شکل زیر در نظر گرفته شده است.

$$\begin{aligned} \max \quad & \tilde{z} \simeq^k \sum_{j=1}^n \tilde{c}_j x_j, \\ \text{s.t.} \quad & \sum_{j=1}^n \tilde{a}_{ij} x_j \leq^k \tilde{b}_i, \text{ for all } j = 1, \dots, m. \\ & x_j \in \{0, 1\}, \text{ for all } j = 1, \dots, n. \end{aligned}$$

در صورتی که پارامترهای مساله به صورت اعداد فازی مثلثی مدل سازی شود، می توان مدل مساله را به شکل زیر بازنویسی کرد:

$$\begin{aligned} \max \quad & \tilde{z} \simeq^k \sum_{j=1}^n \tilde{c}_j x_j, \\ \text{s.t.} \quad & \left( \sum_{j=1}^n a_{ij}^l x_j, \sum_{j=1}^n a_{ij} x_j, \sum_{j=1}^n a_{ij}^h x_j \right) \leq^k (b_i^l, b_i, b_i^h), \text{ for all } i = 1, \dots, m, \\ & x_j \in \{0, 1\}, \text{ for all } j = 1, \dots, n. \end{aligned}$$

حالت ۱- اگر  $\sum_{j=1}^n a_{ij} x_j = b_i$  آنگاه

$$r\left(\sum_{j=1}^n \tilde{a}_{ij} x_j, \tilde{b}_i\right) = \frac{(b_i^h + b_i^l)}{2} - \frac{\left(\sum_{j=1}^n a_{ij}^h x_j + \sum_{j=1}^n a_{ij}^l x_j\right)}{2} \geq 0.$$

این محدودیت معادل یکی از دو محدودیت زیر می باشد:

$$\sum_{j=1}^n a_{ij} x_j = b_i.$$

یا

$$r\left(\sum_{j=1}^n \tilde{a}_{ij} x_j, \tilde{b}_i\right) \leq 0.$$

ابتدا محدودیت تساوی را به دو محدودیت نامساوی تبدیل می کنیم. با معرفی متغیر  $w_i^l \in \{0, 1\}$  می توان برقرار بودن یکی از دو محدودیت بالا را به شکل زیر مدل سازی کرد.

$$\begin{aligned} \sum_{j=1}^n a_{ij} x_j &\leq b_i + M(1 - w_i^l), \\ -\sum_{j=1}^n a_{ij} x_j &\leq -b_i + M(1 - w_i^l), \\ r\left(\sum_{j=1}^n \tilde{a}_{ij} x_j, \tilde{b}_i\right) &= \frac{(b_i^h + b_i^l)}{2} - \frac{\left(\sum_{j=1}^n a_{ij}^h x_j + \sum_{j=1}^n a_{ij}^l x_j\right)}{2} \leq M w_i^l. \end{aligned}$$

حالت ۲- اگر  $\sum_{j=1}^n a_{ij} x_j < b_i$  آنگاه

$$r\left(\sum_{j=1}^n \tilde{a}_{ij} x_j, \tilde{b}_i\right) = \frac{(b_i^h - b_i^l)}{2} + \frac{\left(\sum_{j=1}^n a_{ij}^h x_j - \sum_{j=1}^n a_{ij}^l x_j\right)}{2} - \bar{y} \left(\sum_{j=1}^n a_{ij} x_j - b_i\right) \geq 0,$$

که در آن

$$\bar{y} = \frac{\sum_{j=1}^n a_{ij}^h x_j - b_i^l}{(b_i - b_i^l) + \left(\sum_{j=1}^n a_{ij}^h x_j - \sum_{j=1}^n a_{ij} x_j\right)}.$$

مجدداً، با در نظر گرفتن متغیر  $w_i^2 \in \{0, 1\}$ ، محدودیت اگر... آنگاه... در حالت ۲ به صورت زیر مدل سازی می شود:

$$\begin{aligned} \sum_{j=1}^n a_{ij} x_j &\leq b_i + M(1 - w_i^2), \\ r\left(\sum_{j=1}^n \tilde{a}_{ij} x_j, \tilde{b}_i\right) &= \frac{(b_i^h - b_i^l)}{2} + \frac{\left(\sum_{j=1}^n a_{ij}^h x_j - \sum_{j=1}^n a_{ij}^l x_j\right)}{2} - \bar{y} \left(\sum_{j=1}^n a_{ij} x_j - b_i\right) \leq M w_i^2. \end{aligned}$$

حالت ۳- اگر  $\sum_{j=1}^n a_{ij}x_j > b_i$  آنگاه

$$r\left(\tilde{b}_i, \sum_{j=1}^n \tilde{a}_{ij}x_j\right) = \frac{(b_i^h - b_i^l)}{2} + \frac{\left(\sum_{j=1}^n a_{ij}^h x_j - \sum_{j=1}^n a_{ij}^l x_j\right)}{2} - \bar{y}\left(b_i^h - \sum_{j=1}^n a_{ij}^l x_j\right) \leq 0,$$

که در آن

$$\bar{y} = \frac{b_i^h - \sum_{j=1}^n a_{ij}^l x_j}{(b_i^h - b_i^l) + \left(\sum_{j=1}^n a_{ij}^h x_j - \sum_{j=1}^n a_{ij}^l x_j\right)}.$$

با معرفی متغیر  $w_i^3 \in \{0,1\}$ ، دو محدودیت زیر به دست می‌آید:

$$\sum_{j=1}^n a_{ij}x_j \geq b_i + M(1 - w_i^3),$$

$$r\left(\tilde{b}_i, \sum_{j=1}^n \tilde{a}_{ij}x_j\right) = \frac{(b_i^h - b_i^l)}{2} + \frac{\left(\sum_{j=1}^n a_{ij}^h x_j - \sum_{j=1}^n a_{ij}^l x_j\right)}{2} - \bar{y}\left(b_i^h - \sum_{j=1}^n a_{ij}^l x_j\right) \geq Mw_i^3.$$

بنابراین، با استفاده از روش کر تطبیق داده‌شده و روش‌های برنامه‌ریزی عدد صحیح برای مدل‌سازی محدودیت اگر... آنگاه...، مساله برنامه‌ریزی عدد صحیح فازی با محدودیت‌ها و تابع هدف فازی به مساله برنامه‌ریزی غیرخطی فازی عدد صحیح با تابع هدف فازی که مدل آن در ادامه آمده است، تبدیل می‌شود. نکته قابل توجه این است که در مدل به دست آمده تا این مرحله، صرفاً تابع هدف فازی است و محدودیت‌ها با بکاربردن روش کر تطبیق داده‌شده به شرحی که در بالا گفته شد غیرفازی شده‌اند.

$$\max \quad \tilde{z} \simeq^k \sum_{j=1}^n \tilde{c}_j x_j,$$

s.t.

$$\sum_{j=1}^n a_{ij}x_j \leq b_i + M(1 - w_i^1) + M\lambda_i^1 \quad i = 1, \dots, m,$$

$$-\sum_{j=1}^n a_{ij}x_j \leq -b_i + M(1 - w_i^1) + M\lambda_i^1, \quad i = 1, \dots, m,$$

$$\frac{(b_i^h + b_i^l)}{2} - \frac{\left(\sum_{j=1}^n a_{ij}^h x_j + \sum_{j=1}^n a_{ij}^l x_j\right)}{2} \leq Mw_i^1 + M\lambda_i^1, \quad i = 1, \dots, m,$$

$$\sum_{j=1}^n a_{ij}x_j \leq b_i + M(1 - w_i^2) + M\lambda_i^2, \quad i = 1, \dots, m,$$

$$\frac{(b_i^h - b_i^l)}{2} + \frac{\left(\sum_{j=1}^n a_{ij}^h x_j - \sum_{j=1}^n a_{ij}^l x_j\right)}{2} - \bar{y}\left(\sum_{j=1}^n a_{ij}^h x_j - b_i^l\right) \leq Mw_i^2 + M\lambda_i^2, \quad i = 1, \dots, m,$$

$$b_i + M(1 - w_i^3) \leq \sum_{j=1}^n a_{ij}x_j + M\lambda_i^3, \quad i = 1, \dots, m,$$

$$Mw_i^3 \leq \frac{(b_i^h - b_i^l)}{2} + \frac{\left(\sum_{j=1}^n a_{ij}^h x_j - \sum_{j=1}^n a_{ij}^l x_j\right)}{2} - \bar{y}\left(b_i^h - \sum_{j=1}^n a_{ij}^l x_j\right) + M\lambda_i^3, \quad i = 1, \dots, m,$$

$$\lambda_i^1 + \lambda_i^2 + \lambda_i^3 = 2, \quad i = 1, \dots, m,$$

$$w_i^1, w_i^2, w_i^3, \lambda_i^1, \lambda_i^2, \lambda_i^3 \in \{0,1\}, \quad i = 1, \dots, m,$$

$$x_j \in \{0,1\}, \quad i = 1, \dots, n.$$

لازم به ذکر است که مدل تبدیل یافته در بالا غیرخطی است. با این وجود، دلیل غیرخطی بودن مساله ضرب دو متغیر صفرویک است که می‌توان با استفاده از راهکار زیر به خطی تبدیل کرد. فرض کنید،  $\delta_1$  و  $\delta_2$  دو متغیر صفرویک هستند و متغیر صفرویک  $\delta = \delta_1 * \delta_2$  را در نظر بگیرید. در این صورت، کافی است محدودیت‌های زیر به مساله اضافه شود:

$$2\delta \leq \delta_1 + \delta_2 \leq 1 + \delta,$$

$$\delta \leq \delta_1, \delta \leq \delta_2, \quad \delta \in \{0, 1\}.$$

با استفاده از تغییر متغیری که در بالا تشریح شد، مدل نهایی یک مساله برنامه‌ریزی عدد صحیح صفرویک با تابع هدف فازی خواهد بود. در ادامه، یک الگوریتم شاخه‌وکران فازی جدید برای حل مدل نهایی پیشنهاد شده است. در هر گره از درخت شاخه‌وکران، مدل خطی‌سازی شده مساله با استفاده از یک روش سیمپلکس فازی جدید که بر مبنای روش کر تطبیق داده شده ارایه می‌شود، حل خواهد شد. برای سادگی، فرض می‌کنیم فرم خطی‌سازی شده مساله به صورت زیر مدل‌سازی شده است:

$$\max \quad \tilde{z} \simeq^k \sum_{j=1}^n \tilde{c}_j x_j,$$

$$s.t.$$

$$A'X' \leq b',$$

$$X' \geq 0,$$

که در آن،  $X' = ((x_j)_{j=1, \dots, n}, (w_i^1, w_i^2, w_i^3)_{i=1, \dots, m}, (\lambda_i^1, \lambda_i^2, \lambda_i^3)_{i=1, \dots, m})$  و  $A' = (a'_j)_{j=1, \dots, n+2m}$  ماتریس ضرایب محدودیت‌ها می‌باشد. در ادامه، گام های الگوریتم سیمپلکس فازی بر اساس روش کر تطبیق داده شده برای حل مدل خطی‌سازی شده نهایی با تابع هدف فازی تشریح شده است.

گام ۱- مدل خطی‌سازی شده نهایی را به شکل زیر بازنویسی کنید:

$$\max \quad \tilde{z} \simeq^k \tilde{C}'_B X'_B + \tilde{C}'_N X'_N,$$

$$s.t.$$

$$B'X'_B + N'X'_N = b',$$

$$X'_B \geq 0, X'_N \geq 0.$$

که در آن،  $A' = [B', N']$ ،  $B'$  یک ماتریس معکوس‌پذیر است و  $(B')^{-1}b' \geq 0$ . در این حالت،  $X'_B = (B')^{-1}b'$  و  $X'_N = 0$  یک جواب پایه‌شدنی برای مساله با مقدار تابع هدف  $\tilde{z}_0 \simeq^k \tilde{C}'_B (B')^{-1}b'$  است.

گام ۲- فرض کنید  $X'' = ((x''_j)_{j=1, \dots, n}, (w_i''^1, w_i''^2, w_i''^3)_{i=1, \dots, m}, (\lambda_i''^1, \lambda_i''^2, \lambda_i''^3)_{i=1, \dots, m})$  یک جواب شدنی برای مساله تبدیل یافته خطی‌سازی شده باشد. در این صورت

$$\tilde{z} \simeq^k \tilde{C}'_B X''_B + \tilde{C}'_N X''_N = \tilde{C}'_B B'^{-1}b' - \sum_{\{j: j \text{ is an index of nonbasic variables}\}} (\tilde{C}'_B B'^{-1}a'_j - \tilde{c}'_j) x''_j$$

$$= \tilde{z}_0 - \sum_{\{j: j \text{ is an index of nonbasic variables}\}} (\tilde{C}'_B B'^{-1}a'_j - \tilde{c}'_j) x''_j.$$

بنابراین اگر برای هر متغیر غیر پایه‌ای  $\tilde{c}'_j \leq \tilde{C}'_B B'^{-1}a'_j$ ، جواب به دست آمده بهینه است؛ بنابراین، لازم است مقدار زیر را حساب کنیم:

$$\min \{r(\tilde{c}'_j, \tilde{C}'_B B'^{-1}a'_j) : j \text{ is a non-basic variable}\}.$$

اگر  $\min \{r(\tilde{c}'_j, \tilde{C}'_B B'^{-1}a'_j) : j \text{ is a non-basic variable}\} \geq 0$ ، آنگاه جواب به دست آمده بهینه است و الگوریتم متوقف می‌شود.

گام ۳- اگر  $\min \{r(\tilde{c}'_j, \tilde{C}'_B B'^{-1}a'_j) : j \text{ is a non-basic variable}\} < 0$ ، اندیس  $j$  با کم‌ترین مقدار  $r(\tilde{c}'_j, \tilde{C}'_B B'^{-1}a'_j)$  را انتخاب کنید. متغیر مربوطه وارد پایه می‌شود. از آن جایی که محدودیت‌های مساله با استفاده از روش کر تطبیق داده شده به محدودیت‌های غیرفازی تبدیل شده‌اند، متغیر خروج از پایه با استفاده از روش مینیمم تست کلاسیک انتخاب می‌شود. با انتخاب متغیرهای ورودی و خروجی به روشی که تشریح شد، محورگیری مشابه الگوریتم سیمپلکس معمولی انجام خواهد شد. بعد از انجام محورگیری به گام ۲ بروید. مشاهده می‌شود که ایده ارایه شده، محدودیت‌هایی که ممکن است در فرآیند تبدیل به یک مدل غیرفازی روی مساله رخ دهد را ندارد و فرض فازی بودن را در فرآیند حل مساله حفظ می‌کند.



## ۳- نتایج عددی

در این بخش، ایده‌آرایه شده مقاله برای حل مساله برنامه‌ریزی عدد صحیح فازی صفر و یک با استفاده از مثال‌های عددی به صورت گام‌به‌گام تشریح شده است و مزیت روش پیشنهادی نسبت به سایر روش‌های حل مساله مورد بحث و بررسی قرار گرفته است.

مثال ۱- مثال زیر را در نظر بگیرید:

$$\begin{aligned} \max \quad & \tilde{z} \simeq^k (8, 10, 12)x_1 + (19, 20, 22)x_2, \\ \text{s.t.} \quad & (5, 7, 8)x_1 + (6, 8, 11)x_2 \leq^k (46, 48, 60), \\ & (1, 2, 4)x_1 + (2, 4, 6)x_2 \leq^k (10, 12, 20), \\ & x_1, x_2 \in \{0, 1\}. \end{aligned}$$

مساله تبدیل‌یافته با تابع هدف فازی و محدودیت‌های غیرفازی به صورت زیر به دست می‌آید:

$$\begin{aligned} \max \quad & \tilde{z} \simeq^k (8, 10, 12)x_1 + (19, 20, 22)x_2, \\ \text{s.t.} \quad & 7x_1 + 8x_2 \leq 48 + M(1 - w_1^1) + M\lambda_1^1, \\ & 2x_1 + 4x_2 \leq 12 + M(1 - w_2^1) + M\lambda_2^1, \\ & -7x_1 - 8x_2 \leq -48 + M(1 - w_1^1) + M\lambda_1^1, \\ & -2x_1 - 4x_2 \leq -12 + M(1 - w_2^1) + M\lambda_2^1, \\ & 53 - \frac{(13x_1 + 17x_2)}{2} \leq Mw_1^1 + M\lambda_1^1, \\ & 15 - \frac{(5x_1 + 8x_2)}{2} \leq Mw_2^1 + M\lambda_2^1, \\ & 7x_1 + 8x_2 \leq 48 + M(1 - w_1^2) + M\lambda_1^2, \\ & 2x_1 + 4x_2 \leq 12 + M(1 - w_2^2) + M\lambda_2^2, \\ & 7 + \frac{(3x_1 + 5x_2)}{2} - \left( \frac{8x_1 + 11x_2 - 46}{2 + (x_1 + 3x_2)} \right) (8x_1 + 11x_2 - 46) \leq Mw_1^2 + M\lambda_1^2, \\ & 5 + \frac{(3x_1 + 4x_2)}{2} - \left( \frac{4x_1 + 6x_2 - 10}{2 + (2x_1 + 2x_2)} \right) (4x_1 + 6x_2 - 10) \leq Mw_2^2 + M\lambda_2^2, \\ & 7x_1 + 8x_2 \geq 48 + M(1 - w_1^3 - \lambda_1^3), \\ & 2x_1 + 4x_2 \geq 12 + M(1 - w_2^3 - \lambda_2^3), \\ & 7 + \frac{(3x_1 + 5x_2)}{2} - \left( \frac{60 - 5x_1 - 6x_2}{12 + (2x_1 + 2x_2)} \right) (60 - 5x_1 - 6x_2) \geq Mw_1^3 - M\lambda_1^3, \\ & 5 + \frac{(3x_1 + 4x_2)}{2} - \left( \frac{20 - x_1 - 2x_2}{8 + (x_1 + 2x_2)} \right) (20 - x_1 - 2x_2) \geq Mw_2^3 - M\lambda_2^3, \\ & \lambda_i^1 + \lambda_i^2 + \lambda_i^3 = 2, \quad i = 1, 2, \\ & w_i^j, \lambda_i^j, x_i \in \{0, 1\}, \quad i = 1, 2, j = 1, 2, 3. \end{aligned}$$

در گام بعد، لازم است مدل مساله خطی‌سازی شود که با استفاده از روش پیشنهادی مقاله خطی‌سازی انجام خواهد شد. این روند برای اولین محدودیت غیرخطی مدل بالا در ادامه نشان داده شده است. روش خطی‌سازی سایر محدودیت‌ها به صورت مشابه انجام می‌شود. با توجه به این‌که مقدار عبارت  $2(2 + (x_1 + 3x_2))$  همواره مثبت است، طرفین نامعادله را بدون تغییر جهت نامعادله در این عبارت ضرب می‌کنیم.

$$7 + \frac{(3x_1 + 5x_2)}{2} - \left( \frac{8x_1 + 11x_2 - 46}{2 + (x_1 + 3x_2)} \right) (8x_1 + 11x_2 - 46) \leq Mw_1^2 + M\lambda_1^2,$$

$$\Updownarrow$$

$$14(2 + (x_1 + 3x_2)) + (3x_1 + 5x_2)(2 + (x_1 + 3x_2)) - 2(8x_1 + 11x_2 - 46)(8x_1 + 11x_2 - 46),$$

$$\leq 2(Mw_1^2 + M\lambda_1^2)(2 + (x_1 + 3x_2)),$$

$$-4202 + 1364x_1 + 1849x_2 - 338x_{12} \leq 2M(w_1^2 + \lambda_1^2) + M(wx_{11}^2 + \lambda x_{11}^2) + 3M(wx_{12}^2 + \lambda x_{12}^2)$$

$$2x_{12} \leq x_1 + x_2 \leq 1 + x_{12}, x_{12} \leq x_1, x_{12} \leq x_2,$$

$$wx_{11}^2 \leq x_1 + w_1^2 \leq 1 + wx_{11}^2, wx_{11}^2 \leq x_1, wx_{11}^2 \leq w_1^2,$$

$$wx_{12}^2 \leq x_2 + w_1^2 \leq 1 + wx_{12}^2, wx_{12}^2 \leq x_2, wx_{12}^2 \leq w_1^2,$$

$$\lambda x_{11}^2 \leq x_1 + \lambda_1^2 \leq 1 + \lambda x_{11}^2, \lambda x_{11}^2 \leq x_1, \lambda x_{11}^2 \leq \lambda_1^2,$$

$$\lambda x_{12}^2 \leq x_2 + \lambda_1^2 \leq 1 + \lambda x_{12}^2, \lambda x_{12}^2 \leq x_2, \lambda x_{12}^2 \leq \lambda_1^2.$$

بعد از حل مساله با روش پیشنهادی مقاله جواب مساله به صورت زیر به دست می آید:  $x_2 = 1, x_1 = 1$  و  $\tilde{z} \simeq^k (27, 30, 34)$ . مدل نهایی مساله با استفاده از نرم افزار بهینه سازی AMPL حل شده است.

**مثال ۲-** هیات مدیره یک شرکت تولیدی بزرگ در حال بررسی یک پروژه سرمایه گذاری می باشد که در جدول زیر نشان داده شده است. هیات مدیره مایل است کل بازده مورد انتظار را با سرمایه گذاری در محدوده بودجه سالانه موجود به حداکثر برساند. پنج پروژه برای اجرا در سه سال آینده در نظر گرفته شده است. با این وجود، بازده مورد انتظار برای هر پروژه به طور طبیعی نامشخص است. بازده، وجوه موجود و سرمایه گذاری سالانه مورد نیاز (به میلیون دلار) در جدول ۱ نمایش داده شده است.

جدول ۱ - اطلاعات پروژه سرمایه گذاری.

Table 1- Investment project information.

بازده (r <sub>i</sub> )	سرمایه گذاری برای (a <sub>ij</sub> )			پروژه
	سال سوم	سال دوم	سال اول	
(18,20,23)	(7,8,9)	(1,2,3)	(5,6,7)	1
(38,40,41)	(9,10,11)	(7,8,9)	(4,5,6)	2
(19,20,21)	(2,3,4)	(2,3,4)	(9,10,11)	3
(13,15,16)	(1,2,3)	(6,7,8)	(4,5,6)	4
(28,30,34)	(9,10,11)	(8,9,10)	(6,7,8)	5
	(22,25,27)	(22,25,27)	(22,25,27)	سرمایه موجود (b <sub>i</sub> )

مساله تصمیم گیری فوق به شکل زیر فرمول بندی می شود:

$$\max \tilde{z} \simeq^k (18, 20, 23)x_1 + (38, 40, 41)x_2 + (19, 20, 21)x_3 + (13, 15, 16)x_4 + (28, 30, 34)x_5,$$

$$s.t.$$

$$(5, 6, 7)x_1 + (4, 5, 6)x_2 + (9, 10, 11)x_3 + (4, 5, 6)x_4 + (6, 7, 8)x_5 \preceq^k (22, 25, 27),$$

$$(1, 2, 3)x_1 + (2, 3, 4)x_2 + (7, 8, 9)x_3 + (6, 7, 8)x_4 + (8, 9, 10)x_5 \preceq^k (22, 25, 27),$$

$$(7, 8, 9)x_1 + (2, 3, 4)x_2 + (9, 10, 11)x_3 + (1, 2, 3)x_4 + (9, 10, 11)x_5 \preceq^k (22, 25, 27),$$

$$x_1, x_2, x_3, x_4, x_5 \in \{0, 1\}.$$

با استفاده از روش ارایه شده در مقاله، مساله فوق حل شده است. هم چنین مدل مساله با استفاده از تابع رتبه بندی فازی بیگر به مدل غیرفازی تبدیل شده است و مدل غیرفازی با استفاده از نرم افزار بهینه سازی AMPL حل شده است. نتایج در جدول ۲ خلاصه شده است.

جدول ۲، مقادیر جواب بهینه مساله سرمایه‌گذاری فازی را با استفاده از روش ارائه شده در مقاله و هم‌چنین با استفاده از تابع رتبه‌بندی فازی بیگر ارائه می‌دهد. نتایج این جدول نشان می‌دهد که روش ارائه شده، مقدار تابع هدف بالاتری در مقایسه با روش استفاده از تابع رتبه‌بندی فازی ارائه می‌دهد.

جدول ۲- مقایسه جواب مساله سرمایه‌گذاری با استفاده از روش ارائه شده در مقاله و روش‌های مختلف رتبه‌بندی فازی.

Table 2- Comparison of the solution of the investment problem using the proposed method and different fuzzy ranking methods.

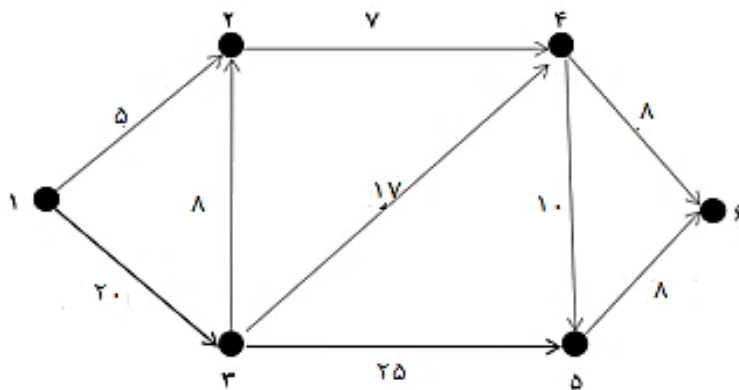
روش	مقدار متغیرهای تصمیم $(x_1, x_2, x_3, x_4, x_5)$	مقدار تابع هدف
روش کر تطبیق داده شده	(1,1,0,1,1)	(97,105,114)
تابع رتبه‌بندی بیگر	(0,1,1,0,1)	90

مثال ۳ (مساله کوتاه‌ترین مسیر مقید)- در این مثال، توسیع مساله کوتاه‌ترین مسیر که مساله کوتاه‌ترین مسیر مقید نامیده می‌شود در نظر گرفته شده است. هدف این مساله یافتن کوتاه‌ترین مسیر از گره  $s$  به گره  $t$  است به صورتی که زمان طی این مسیر کم‌تر از  $T$  باشد.

برخلاف مساله کوتاه‌ترین مسیر که در زمان چندجمله‌ای قابل حل است، این مساله در دسته مسایل  $NP$ -کامل قرار می‌گیرد. فرض کنید  $G = (N, A)$  یک شبکه با  $|N|$  گره و  $|A|$  کمان باشد. هم‌چنین هر کمان  $(i, j)$  دارای دو برچسب  $d_{ij}$  و  $\tilde{t}_{ij}$  می‌باشد که مقادیر  $d_{ij}$  قطعی و مشخص است. با این وجود، در کاربرهای واقعی تعیین دقیق مقادیر پارامترهای  $\tilde{t}_{ij}$  ممکن نیست. مدل برنامه‌ریزی ریاضی مساله کوتاه‌ترین مسیر مقید فازی به صورت زیر بیان می‌شود:

$$\begin{aligned} \min \quad & \sum_{(i,j) \in A} d_{ij} x_{ij}, \\ & \sum_{(i,j) \in A} x_{ij} - \sum_{(j,i) \in A} x_{ji} = \begin{cases} 1, & i = s, \\ 0, & i \notin \{s, t\}, \\ -1, & i = t, \end{cases} \\ & \sum_{(i,j) \in A} \tilde{t}_{ij} x_{ij} \leq T, \\ & x_{ij} \in \{0, 1\}. \end{aligned}$$

در این مثال، روش تشریح شده در مقاله برای یافتن کوتاه‌ترین مسیر مقید از گره ۱ به گره ۶ در شبکه زیر به کار رفته است. پارامترهای روی کمان‌ها در این شبکه طول کمان را نشان می‌دهد. مقادیر پارامترهای  $\tilde{t}_{ij}$  در جدول ۳ گزارش شده است. هم‌چنین مقدار  $T = 35$  فرض شده است.



شکل ۱- مثالی از مساله کوتاه‌ترین مسیر در شبکه‌ای با ۶ گره و ۹ کمان.

Figure 1- An example of the shortest path problem in a network with 6 nodes and 9 arcs.

جدول ۳- مقادیر پارامترهای  $t_{ij}$  برای شبکه شکل ۱.  
Table 3- Values of  $t_{ij}$  for the network in figure 1.

مقدار $t_{ij}$	کمان
(8,9,10)	(1,2)
(1,3,4)	(1,3)
(34,35,36)	(2,4)
(6,7,8)	(3,2)
(1,2,3)	(3,4)
(14,15,16)	(3,5)
(2,3,4)	(4,5)
(27,28,30)	(4,6)
(10,12,13)	(5,6)

بعد از حل مثال با روش پیشنهادی، مسیر بهینه مقید در جدول ۴ گزارش شده است. به منظور مقایسه ایده پیشنهادی با سایر روش های موجود، مثال فوق با استفاده از روش برنامه ریزی اعتباری فازی حل شده است [40] و نتیجه در جدول ۴ گزارش شده است. نتایج نشان می دهد که روش ارایه شده در مقاله مسیر بهینه تری نسبت به روش برنامه ریزی اعتباری فازی ارایه می دهد.

جدول ۴- مقایسه جواب مساله کوتاه ترین مسیر مقید با استفاده از روش پیشنهادی و روش برنامه ریزی اعتباری فازی.  
Table 4- Comparison of the solution of constraint shortest path problem using the proposed method and Fuzzy credibility programming.

روش	مسیر بهینه	مقدار بهینه تابع هدف
روش کر تطبیق داده شده	1 → 3 → 4 → 6	45
روش برنامه ریزی اعتباری فازی	1 → 3 → 5 → 6	53

#### ۴- نتیجه گیری

با بررسی اجمالی تحقیقات انجام شده در حوزه مسایل برنامه ریزی فازی و مسایل برنامه ریزی خطی صفویک فازی، مشاهده شد که اولاً تحقیقات در حوزه  $BFLPth$  توسعه مناسبی متناسب با حجم کاربرد آن نیافته و ثانیاً در اکثر تحقیقات در حوزه  $FPPth$  و کلیه تحقیقات موجود در حوزه  $BFLPth$  از فرآیندهای غیرفازی سازی یا رویکردهای رتبه بندی اعداد فازی که مبتنی بر غیرفازی سازی هستند استفاده نموده اند. لذا، در این مقاله یک  $BFLPth$  که در آن ضرایب محدودیت ها و تابع هدف به صورت فازی مثلثی هستند در نظر گرفته شد. بر اساس روش کر تطبیق داده شده، روش جدیدی برای توسعه محدودیت های فازی در مساله پیشنهاد شده است. با توجه به این که مدل به دست آمده بعد از تبدیل غیر خطی است، روشی برای خطی سازی مساله پیشنهاد شده است. آنگاه برای حل مساله توسعه یافته از یک روش شاخه و کران جدید بر اساس روش کر تطبیق داده شده پیشنهاد شده است که در هر یک از گره های درخت شاخه و کران فرم آزاد سازی شده خطی مساله با یک الگوریتم سیمپلکس فازی جدید حل می شود. روش پیشنهادی مقاله فرض فازی بودن مساله را در فرآیند حل حفظ می کند. مثال های عددی برای تشریح روش و الگوریتم حل پیشنهادی ارایه شده است. نتایج حاصل از روش پیشنهادی مقاله بر اساس روش کر تطبیق داده شده با تابع رتبه بندی دیگر و برنامه ریزی اعتباری فازی مقایسه شده است. در هر دو مورد، روش کر تطبیق داده شده، جواب بهینه مساله را بهبود داده است.

تلاش شد این تحقیق ضمن مطرح کردن یک ایده برای حل مستقیم  $BFLPth$ ، زمینه تحقیقات بیش تر در این حوزه را فراهم سازد. بدیهی است، استفاده از رویکردهای مختلف رتبه بندی اعداد فازی که مبتنی بر حفظ ماهیت نادقیق اعداد هستند و مقایسه عملکرد آن ها می تواند یکی از زمینه های تحقیقاتی آتی در این حوزه خواهد بود. هم چنین استفاده از الگوریتم های ابتکاری و فرا ابتکاری مختلف با توجه به  $NP$ - سخت بودن این مسایل می تواند زمینه تحقیقاتی دیگری در پیش روی توسعه حل  $BFLPth$  باشد.

#### قدردانی

نویسندگان مقاله مراتب قدردانی خود را از داوران محترم اعلام می دارند. بی شک نقطه نظرات ارزشمندشان در بهبود کیفیت مقاله نقش به سزایی داشته است.

## تعارض با منافع

نویسندگان مقاله اعلام می‌دارند که هیچ تضادی در منافع در مورد انتشار این نسخه وجود ندارد و همه نویسندگان، نسخه نهایی ارسال شده را مشاهده و تایید کرده‌اند. نویسندگان تضمین می‌کنند که مقاله، اثر اصلی آن‌ها بوده و قبلاً چاپ نشده است. هم‌چنین در حال حاضر تحت انتشار نمی‌باشد.

## منابع

- [1] Zimmermann, H. J. (2011). *Fuzzy set theory—and its applications*. Springer.
- [2] Ghatte, M., & Niksirat, M. (2013). A hopfield neural network applied to the fuzzy maximum cut problem under credibility measure. *Information sciences*, 229, 77–93. <https://www.sciencedirect.com/science/article/pii/S0020025512007827>
- [3] Gutierrez, F., Lujan, E., Asmat, R., & Vergara, E. (2019). Fully fuzzy linear programming model for the berth allocation problem with two quays. *Uncertainty management with fuzzy and rough sets: recent advances and applications* (pp. 87–113). Springer. [https://doi.org/10.1007/978-3-030-10463-4\\_5](https://doi.org/10.1007/978-3-030-10463-4_5)
- [4] Niksirat, M. (2022). Intuitionistic fuzzy hub location problems: model and solution approach. *Fuzzy information and engineering*, 14(1), 74–83. <https://doi.org/10.1080/16168658.2021.2019434>
- [5] Tanaka, H., Uejima, S., & Asai, K. (1982). Linear regression analysis with fuzzy model. *IEEE transactions on systems, man and cybernetics*, SMC-12(6), 903–907. DOI:10.1109/tsmc.1982.4308925
- [6] Ghanbari, R., Ghorbani-Moghadam, K., Mahdavi-Amiri, N., & De Baets, B. (2020). Fuzzy linear programming problems: models and solutions. *Soft computing*, 24(13), 10043–10073. <https://doi.org/10.1007/s00500-019-04519-w>
- [7] Hosseinzadeh, E., & Tayyebi, J. (2023). A compromise solution for the neutrosophic multi-objective linear programming problem and its application in transportation problem. *Journal of applied research on industrial engineering*, 10(1), 1–10. <https://doi.org/10.22105/jarie.2022.328580.1451>
- [8] Nasser, S. H., Ebrahimnejad, A., Cao, B. Y., Nasser, S. H., Ebrahimnejad, A., & Cao, B. Y. (2019). *Fuzzy linear programming*. Springer.
- [9] Damghani, K. K., Sadi-Nezhad, S., & Aryanezhad, M. B. (2011). A modular decision support system for optimum investment selection in presence of uncertainty: combination of fuzzy mathematical programming and fuzzy rule based system. *Expert systems with applications*, 38(1), 824–834. <https://www.sciencedirect.com/science/article/pii/S0957417410006688>
- [10] Fan, G. M., & Huang, H. J. (2017). A novel binary differential evolution algorithm for a class of fuzzy-stochastic resource allocation problems. *2017 13th IEEE international conference on control & automation (ICCA)* (pp. 548–553). DOI: 10.1109/ICCA.2017.8003119
- [11] Gholamian, N., Mahdavi, I., Tavakkoli-Moghaddam, R., & Mahdavi-Amiri, N. (2015). Comprehensive fuzzy multi-objective multi-product multi-site aggregate production planning decisions in a supply chain under uncertainty. *Applied soft computing journal*, 37, 585–607. <https://www.sciencedirect.com/science/article/pii/S1568494615005499>
- [12] Li, Y. P., Huang, G. H., Nie, X. H., & Nie, S. L. (2008). A two-stage fuzzy robust integer programming approach for capacity planning of environmental management systems. *European journal of operational research*, 189(2), 399–420. <https://www.sciencedirect.com/science/article/pii/S0377221707004961>
- [13] Çetin, E., & Sarucan, A. (2015). Nurse scheduling using binary fuzzy goal programming. *2015 6th international conference on modeling, simulation, and applied optimization (ICMSAO)* (pp. 1–6). IEEE. DOI: 10.1109/ICMSAO.2015.7152212
- [14] Maleki, H. R., Tata, M., & Mashinchi, M. (2000). Linear programming with fuzzy variables. *Fuzzy sets and systems*, 109(1), 21–33. <https://www.sciencedirect.com/science/article/pii/S0165011498000669>
- [15] Mahdavi-Amiri, N., & Nasser, S. H. (2006). Duality in fuzzy number linear programming by use of a certain linear ranking function. *Applied mathematics and computation*, 180(1), 206–216. <https://www.sciencedirect.com/science/article/pii/S009630030501115X>
- [16] Fang, S. C., Hu, C. F., Wang, H. F., & Wu, S. Y. (1999). Linear programming with fuzzy coefficients in constraints. *Computers & mathematics with applications*, 37(10), 63–76. <https://www.sciencedirect.com/science/article/pii/S0898122199001261>
- [17] Lai, Y. J., & Hwang, C. L. (1992). Fuzzy mathematical programming. In *Fuzzy mathematical programming: methods and applications* (pp. 74–186). Springer. [https://doi.org/10.1007/978-3-642-48753-8\\_3](https://doi.org/10.1007/978-3-642-48753-8_3)
- [18] Shaocheng, T. (1994). Interval number and fuzzy number linear programmings. *Fuzzy sets and systems*, 66(3), 301–306. <https://www.sciencedirect.com/science/article/pii/0165011494900973>
- [19] Nehi, H. M., Maleki, H. R., & Mashinchi, M. (2004). Solving fuzzy number linear programming problem by lexicographic ranking function. *Italian journal of pure and applied mathematics*, 15(1), 9–20.
- [20] 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>
- [21] Buckley, J. J., & Feuring, T. (2000). Evolutionary algorithm solution to fuzzy problems: fuzzy linear programming. *Fuzzy sets and systems*, 109(1), 35–53. <https://www.sciencedirect.com/science/article/pii/S0165011498000220>
- [22] Lin, F. T. (2009). Solving the transportation problem with fuzzy coefficients using genetic algorithms. *2009 IEEE international conference on fuzzy systems* (pp. 1468–1473). IEEE. DOI: 10.1109/FUZZY.2009.5277202

- [23] Patil, P. G., Elluru, V., & Shivashankar, S. (2023). A new approach to MCDM problems by fuzzy binary soft sets. *Journal of fuzzy extension and applications*, 4(3), 207–216. DOI:10.22105/jfea.2023.390059.1257
- [24] Mahdiraji, H. A., Beheshti, M., Hajiagha, S. H. R., & Zavadskas, E. K. (2018). A fuzzy binary bi objective transportation model: Iranian steel supply network. *Transport*, 33(3), 810–820. <https://jau.vgtu.lt/index.php/Transport/article/view/5800>
- [25] Ebrahimnejad, A., Tavana, M., & Charles, V. (2022). Analytics under uncertainty: a novel method for solving linear programming problems with trapezoidal fuzzy variables. *Soft computing*, 26(1), 327–347. <https://doi.org/10.1007/s00500-021-06389-7>
- [26] Behera, D., Peters, K., & Edalatpanah, S. A. (2022). Alternative methods for linear programming problem under triangular fuzzy uncertainty. *Journal of statistics and management systems*, 25(3), 521–539. <https://doi.org/10.1080/09720510.2021.1925431>
- [27] Ammar, E.-S., & Emsimir, A. (2021). A mathematical model for solving fuzzy integer linear programming problems with fully rough intervals. *Granular computing*, 6(3), 567–578. <https://doi.org/10.1007/s41066-020-00216-4>
- [28] Roy, S. K., & Midya, S. (2019). Multi-objective fixed-charge solid transportation problem with product blending under intuitionistic fuzzy environment. *Applied intelligence*, 49(10), 3524–3538. <https://doi.org/10.1007/s10489-019-01466-9>
- [29] Imeni, M. (2020). Fuzzy logic in accounting and auditing. *Journal of fuzzy extension and applications*, 1(1), 66–72. [https://www.journal-fea.com/article\\_114141.html](https://www.journal-fea.com/article_114141.html)
- [30] Garai, T., Chakraborty, D., & Roy, T. K. (2019). Multi-objective inventory model with both stock-dependent demand rate and holding cost rate under fuzzy random environment. *Annals of data science*, 6(1), 61–81. <https://doi.org/10.1007/s40745-018-00186-0>
- [31] Niksirat, M., & Nasser, H. S. (2022). Knapsack problem in fuzzy nature: different models based on credibility ranking method. *Yugoslav journal of operations research*, 32(2), 203–218. <https://doiserbia.nb.rs/Article.aspx?id=0354-02432100021N>
- [32] Goodarzi, F., Shishebori, D., Nasser, H., & Dadvar, F. (2021). A bi-objective production-distribution problem in a supply chain network under grey flexible conditions. *RAIRO-operations research*, 55(3), 1971–2000.
- [33] Nasser, S. H., & Darvishi, D. (2018). Planning livestock diet with fuzzy requirements. *Journal of information and optimization sciences*, 39(7), 1527–1545. <https://doi.org/10.1080/02522667.2017.1369654>
- [34] Nasser, S. H., Chameh, R., & Paydar, M. M. (2020). A two-stage multi-parametric model for solving animal diet formulation with floating price based on a fuzzy flexible linear programming model. *Iranian journal of operations research*, 11(2), 1–23. <https://iors.ir/journal/article-1-698-en.html>
- [35] Pérez-Cañedo, B., & Verdegay, J. L. (2022). On the application of a lexicographic method to fuzzy linear programming problems. *Journal of computational and cognitive engineering*, 2(1), 47–56. <http://ojs.bonviewpress.com/index.php/JCCE/article/view/168>
- [36] Karimi, N., Feylizadeh, M. R., Govindan, K., & Bagherpour, M. (2022). Fuzzy multi-objective programming: a systematic literature review. *Expert systems with applications*, 196, 116663. <https://www.sciencedirect.com/science/article/pii/S095741742200149X>
- [37] Mahdavi-Amiri, N., Nasser, S. H., & Y. (2009). Fuzzy primal simplex algorithms for solving fuzzy linear programming problems. *Operations research*, 1(2), 68–84. [http://www.iors.ir/journal/browse.php?a\\_code=A-10-83-6&slc\\_lang=en&sid=1&ftxt=1](http://www.iors.ir/journal/browse.php?a_code=A-10-83-6&slc_lang=en&sid=1&ftxt=1)
- [38] Niksirat, M., Hashemi, S. M., & Ghatee, M. (2016). Branch-and-price algorithm for fuzzy integer programming problems with block angular structure. *Fuzzy sets and systems*, 296, 70–96. <https://www.sciencedirect.com/science/article/pii/S0165011415004777>
- [39] Ghanbari, R., Ghorbani-Moghadam, K., & Mahdavi-Amiri, N. (2021). A time variant multi-objective particle swarm optimization algorithm for solving fuzzy number linear programming problems using modified Kerre's method. *Opsearch*, 58(2), 403–424. <https://doi.org/10.1007/s12597-020-00482-5>
- [40] Niksirat, M. (2020). Fuzzy integer credibility programming for modeling and solving humanitarian relief and transportation problem after the crisis under uncertainty. *Defensive future studies*, 4(15), 61–84. [http://www.dfsr.ir/article\\_38889.html](http://www.dfsr.ir/article_38889.html)