

حل مساله تخصیص درجه دو (QAP) با شرایط فازی با استفاده از الگوریتم ژنتیک

جواد نام‌آور*، دانشجوی کارشناسی‌ارشد مهندسی صنایع، دانشگاه پیام‌نور تهران، javad.namavar@yahoo.com

دکتر مهدی بشیری، عضو هیأت علمی دانشگاه شاهد، Bashiri@shahed.ac.ir

دکتر صفی صمغ آبادی، عضو هیأت علمی دانشگاه پیام‌نور، safi@tehran.pnu.ac.ir

چکیده: در این مقاله مساله تخصیص درجه دو با شرایط فازی برای ضرایب تابع هدف در نظر گرفته شده است که اعداد فازی به کار رفته در آنها می‌توانند اعداد فازی مثلثی، دوزنقه‌ای یا غیرخطی باشند. برای حل این مساله ابتدا با استفاده از الگوبرداری از روش آلفا برش و در نظر گرفتن حد پایین و حد بالا برای تمامی اعداد فازی موجود در ماتریس تابع هدف، به مواجهه با شرایط فازی پرداخته و مساله QAP را در هر یک از حدود پایین و بالای تمامی برشها به وسیله الگوریتم ژنتیک حل نموده تا با کنار هم گذاشتن آنها، کوچکترین مقدار تابع هدف فازی مساله بدست آید که برتری این روش نسبت به روشهای حل پیشین ارائه شده برای سایر مسائل مشابه این مساله، تاکید آن برای بدست آوردن کوچکترین مقدار تابع هدف در هر برش می‌باشد.

کلمات کلیدی: هزینه‌های فازی - مساله تخصیص درجه دو - الگوریتم ژنتیک - روش آلفا برش

۱. مقدمه

فراوانی ارتباط تسهیلات به صورت دوبه‌دو می‌باشند که در این مدل پارامترهای x_{ik} و x_{jh} بیانگر قرارگیری تسهیل i و j در مکانهای k و h بوده و محدودیت‌های آن بیانگر این مطلب می‌باشد که هر تخصیص فقط در یک مکان قرار می‌گیرد و هر مکان نیز فقط برای یک تسهیل می‌باشد.

$$min Z = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n \sum_{k=1}^n \sum_{h=1}^n w_{ij} \cdot d_{kh} x_{ik} x_{jh} \quad (1)$$

$$\sum_{i=1}^n x_{ik} = 1, \quad \forall k = 1 \dots n$$

$$\sum_{k=1}^n x_{ik} = 1, \quad \forall i = 1 \dots n$$

$$x_{ik} \in \{0,1\}, \quad \forall i,k = 1 \dots n$$

روش حل پیشنهادی برای مواجهه با شرایط فازی روش α -برش می‌باشد که روشی کاربردی و منطبق بر واقعیت بوده که هرچه درجه برش به سمت یک نزدیکتر می‌شود از درجه فازی بودن درایه‌های ماتریس کم شده و دامنه بازه مورد نظر برای هر درایه نیز کاهش می‌یابد و درایه‌ها به سمت قطعی شدن حرکت می‌کنند و برعکس. در این مقاله با استفاده از روش *Error! Bookmark not defined.* برش و محاسبه بازه به وجود آمده در هر برش برای اعداد فازی به مواجهه با شرایط فازی به وجود آمده در مساله پرداخته شده است. حد پایین و حد بالای به وجود آمده برای هر یک از اعداد ماتریس، در هر برش محاسبه شده و مساله QAP با هر یک از این حدود یک بار حل شده تا کوچکترین جواب برای هر قسمت بدست آید

مساله QAP (Quadratic Assignment Problem) یک مساله تخصیص درجه دو است که به دنبال بررسی چیدمان دو تسهیل به طور همزمان و با کمترین هزینه می‌باشد. این مساله از مسائل کلاسیک ترکیبی در موضوع بهینه‌سازی بوده و از نظر دست‌تهبندی جزء مسائل برنامه‌ریزی غیرخطی قرار می‌گیرد. این نوع مساله برای رشته‌های دانشگاهی کاربردهای مختلفی دارد که از جمله می‌توان به مکان‌یابی بخش‌های مختلف یک کارخانه یا شهر (مهندسی صنایع) و طراحی مدارهای الکترونیکی (VLSI) (مهندسی برق) و غیره اشاره کرد.

۲. مفهوم و ضرورت بیان مساله QAP در شرایط فازی

با توجه به اینکه ماهیت این گونه مسائل، بهینه‌سازی شرایط واقعی با استفاده از داده‌های اولیه‌ی است که از محیط واقعی بدست می‌آیند و از آنجایی که اغلب اوقات داده‌های اولیه برای این گونه مسائل از شرایط عدم اطمینان و مبهم بودن برخوردارند، در این صورت برای مواجهه با این گونه شرایط و برای منعکس کردن این گونه داده‌ها در حالت ریاضی بهتر است که از اعداد فازی استفاده شود.

۳. حل مساله QAP در شرایط فازی

مساله (QAP) در شرایط فازی ضرب متناظر دو ماتریس فازی \tilde{w}_{ij} ، \tilde{d}_{kh} می‌باشد که به ترتیب نشانگر فاصله مکان‌ها و

فرمول شماره ۶ مقدار GAP بین آنها محاسبه شده که حاصل این کار جدول شماره ۱ بوده است.

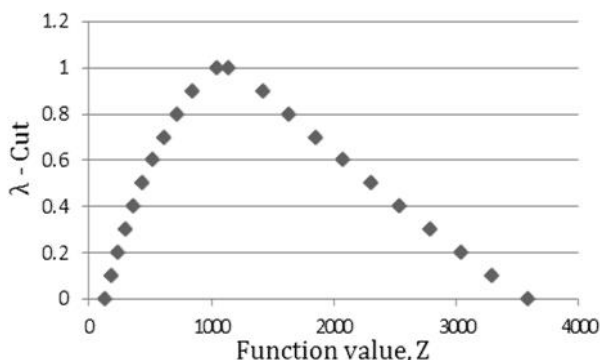
$$GAP = \frac{Z_{(kumar)}^{\lambda}_{min} - Z_{GA}^{\lambda}_{min}}{Z_{GA}^{\lambda}_{min}} \times 100 \quad (6)$$

جدول ۱ - مقایسه روش حل پیشنهادی با روش مقاله کومار

20 × 20	$Z_{GA}^{\lambda}_{min}$	$Z^{\lambda}_{min} (Kumar)$	GAP%
$\lambda_L = 0$	135	165	22.22
$\lambda_L = 0.5$	437.8531	461.6586	5.44
$\lambda_U = 0.9$	1420.302	1427.8	0.53
$\lambda_U = 0.7$	1853.945	1861.8	0.42

در ضمن اگر تمامی مقادیر توابع هدف در برشهای مختلف محاسبه شوند به جواب نهایی مثال عددی دست خواهیم یافت که همان تابع عضویت هزینه تخصیص مساله QAP فازای می باشد. این موضوع در شکل ۱ برای مساله QAP با مرتبه ۲۰ نمایش داده می شود.

شکل ۱- تابع عضویت کوچکترین هزینه مساله QAP



۵. نتایج

همانطور که در (جدول شماره ۱) دیده شد در روش ارائه شده در این مقاله با وجودی که مساله QAP در هر یک از برشها حل می شود در حالی که روش کومار [1] فقط یک بار مساله QAP را حل می نماید با این وجود روش پیشنهاد شده در تمامی برشها مقدار تابع هدف کوچکتری را نسبت به روش کومار [1] بدست می آورد.

۶. مراجع

- [1] Kumar, A. and Gupta, A. (2011) "Methods for Solving Fuzzy Assignment Problems and Fuzzy Travelling Salesman Problems with Different Membership Functions, Fuzzy Inf. Eng", 1: 3-21.
- [2] Yager, R. (1981) "A procedure for ordering fuzzy subsets of the unit interval, Information Sciences", 24, 143-161.
- [3] R.Ahuja. (2000) "A greedy genetic algorithm for the quadratic assignment problem, Computers & Operations Research", 27, 917-934.

در حالی که در روش ارائه شده در مقاله کومار [1] با استفاده از روش رتبه بندی یاگر [2] و فرمول (۲) تمامی اعداد فازای مانند $\bar{A} = (m, n, \alpha, \beta)_{L-R}$ به اعداد قطعی معادل سازی می شوند و با یک بار حل مساله QAP در شرایط قطعی، چیدمان (چیدمان های) تخصیص تسهیلات و متناسب با آن مقدار تابع هدف قطعی مساله بدست آورده می شود.

(2)

$$R(\bar{A}) = \frac{1}{2} \left(\int_0^1 (m - \alpha L^{-1}(\lambda)) d\lambda + \int_0^1 (n + \beta L^{-1}(\lambda)) d\lambda \right)$$

حال با استفاده از روش λ -برش اعداد فازای به کار رفته در درایه های آن به N برش تقسیم می شوند و اگر هر برش با پارامتر λ نشان داده شود در این صورت درایه های فازای دو ماتریس مذکور به بازه های در برشهای مختلف تبدیل خواهند شد و بدین ترتیب مساله QAP فازای به N مساله QAP بازه ای تبدیل می شود که در این مدل جدید ماتریس های \bar{w}_{ij}^{λ} و \bar{d}_{kh}^{λ} میانگر ماتریس های متناظر فازای مساله (۱) در برش λ می باشند و در نتیجه تابع هدف بدست آمده $f^{\lambda}(x)$ نیز معادل برش λ از تابع هدف فازای کلی مساله می باشد.

$$\text{Min } f^{\lambda}(x) = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n \sum_{k=1}^n \sum_{l=1}^n \bar{w}_{ij}^{\lambda} \cdot \bar{d}_{kl}^{\lambda} x_{ik} x_{jl} \quad (3)$$

(با همان محدودیت های مساله)

بعد از تبدیل درایه های فازای به بازه های مشخص برای هر برش، حال می توان با در نظر گرفتن حد پایینی (Lower) و حد بالا (Upper) برای بازه ها، مساله QAP را به دو مساله با حالت قطعی (Crisp) در هر برش تبدیل کرد و با استفاده از الگوریتم ژنتیک [3] به حل آنها پرداخت.

الف) حد پایینی مساله QAP

$$\text{Min } f_L^{\lambda}(x) = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n \sum_{k=1}^n \sum_{l=1}^n w_{ijL}^{\lambda} \cdot d_{klL}^{\lambda} x_{ik} x_{jl} \quad (4)$$

الف) حد بالای مساله QAP

$$\text{Min } f_U^{\lambda}(x) = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n \sum_{k=1}^n \sum_{l=1}^n w_{ijU}^{\lambda} \cdot d_{klU}^{\lambda} x_{ik} x_{jl} \quad (5)$$

۴. مثال عددی

مساله QAP فازای با مرتبه ۲۰ هم به روش پیشنهاد شده در این مقاله و هم با روش ارائه شده در مقاله کومار [1] در تعداد برش $N=11$ و به وسیله الگوریتم ژنتیک حل شده است که الگوریتم به کار رفته در این مقاله شامل پارامترهای $P_m = 0.05$ (نرخ جهش)، $P_c = 0.8$ (احتمال ترکیب) و $P_g = 50$ (تعداد کرموزوم در هر نسل) می باشد. مقادیر بدست آمده در هر روش در برخی از برشها مقایسه شده و با استفاده از