Journal of Mineral Resources Engineering, 9(3): 23-40, (2024)



Research Paper



Preparation of a Pb-Zn Potential Map in the Ardestan Area Using the AHP-TOPSIS Hybrid Method

Mahboobi M.¹, Katibeh H.^{2*}, Maghsoudi A.²

1- Ph.D Student, Dept. of Mining Engineering, Amirkabir University of Technology, Tehran, Iran 2- Associate Professor, Dept. of Mining Engineering, Amirkabir University of Technology, Tehran, Iran

Received: 08 May 2023

Accepted: 26 Dec. 2023

Abstract: Ardestan area is located in parts of Central Iran and Urumieh-Dokhtar zones, and due to its special geological features, is one of the most promising areas for Pb-Zn mineralization in Iran. The purpose of this research is to model the mineral potential using the hybrid AHP-TOPSIS method, to increase the accuracy of the results and thus to reduce the cost and the risk of exploration operations. For this, in the first step, the evidential layers, which include the geochemical anomaly map, the phyllic, argillic, and iron oxide alterations, the fault density map, and finally carbonate rock units, were transformed in the range of 0 to 1 using the Logistic function. In the next step, all the evidential maps and their corresponding classes weighted using the Analytical Hierarchy (AHP) method and incorporated with the technique of prioritization similar to the ideal solution (TOPSIS). The results show the positive spatial correlation of Pb-Zn elements with lithologies prone to mineralization. Finally, the Prediction-Area (P-A) curve was used to validate the applied method. According to this curve, the intersection point of the prediction rate curves and the corresponding occupied area showed the value of 68. The results of this curve proved the acceptable ability of this method in identifying promising areas.

Keywords: Ardestan, AHP-TOPSIS, Concentration- Area, Mineral Prospectivity Mapping, P-A plot.

How to cite this article Mahboobi, M., Katibeh, H., and Maghsoudi, A. (2024). "Preparation of a Pb-Zn potential map in the Ardestan area using the AHP-TOPSIS hybrid method". Journal of Mineral Resources Engineering, 9(3): 23-40. DOI: 10.30479/JMRE.2024.18677.1644

*Corresponding Author Email: katibeh@aut.ac.ir



COPYRIGHTS ©2024 by the authors. Published by Imam Khomeini International University. This article is an open access article distributed under the terms and conditions of the Creative Commons Attribution 4.0 International (CC BY 4.0) (https://creativecommons.org/licenses/by/4.0/)

INTRODUCTION

Exploration mineral activities are costly and time-consuming, emphasizing the need for mineral prospectivity mapping (MPM) to pinpoint zones with high mineral potential. MPM serves as a crucial process that combines diverse geoscience datasets collected at various scales [1]. To do so, numerous approaches have emerged in the last thirty years, broadly classified as either data-driven or knowledge-driven methods. This research aims to use a high hybrid multi criteria decision making (MCDM) approach, namely AHP-TOPSIS, for identifying areas highly prospective for Pb-Zn in the Ardestan area.

METHODS

Ardestan area is located in parts of Central Iran and Urumieh-Dokhtar zones, and due to its special geological features, is one of the most promising areas for Pb-Zn mineralization in Iran [2-4]. This research seeks to map the promising area of Pb-Zn in the Ardestan area using the AHP-TOPSIS methodology. This approach combines AHP to establish the weights for criteria and sub-criteria, followed by the application of the TOPSIS method to prioritize decision alternatives [2,5]. Although each of the two methods has individual capabilities and competence, practical experience has demonstrated that combining these two MCDM methods and utilizing their potentials simultaneously yields superior results and enhances the overall performance of the MPM [1,6]. The primary and essential step in MPM is to identify and gather geospatial data relevant to the targeted deposit type [6]. In this study, the mentioned data is considered, taking into account its availability, along with theoretical and empirical analysis of the spatial relationship between Pb-Zn mineral deposits and various datasets [7,8]. In this context, eight evidential layers were employed as predictor maps to delineate potential Pb-Zn zones. These layers encompass multi-element geochemical signatures relevant to Pb-Zn mineralization (two factors derived from PCA method), proximity to Cretaceous and Triassic carbonate rocks, proximity to faults, and proximity to argillic, phyllic, and iron oxide alterations.

FINDINGS AND ARGUMENT

The spatial evidence values in the acquired maps do not share identical maximum and minimum values [4,9,10]. Consequently, the evidential values from these maps were converted into a new space [9]. Subsequently, the concentration-area (C-A) fractal model was utilized to categorize the spatial values of evidential maps [6,9,10,11]. Next, the AHP-TOPSIS MCDM method was employed to produce the Pb-Zn prospectivity map [1,7,12,13]. In this context, the AHP method was employed to assign weights to criteria and sub-criteria (Table 1), while the TOPSIS method was utilized to prioritize alternatives [3,14]. To facilitate this, a decision matrix measuring 361,638×8 was established, encompassing 8 criteria (represented by evidential maps) and 361,638 alternatives, each corresponding to a specific cell with defined coordinates in the evidence layers. Ultimately, the Pb-Zn prospectivity map was created (Figure 1). To assess the



Figure 1. AHP-TOPSIS prospectivity map for Pb-Zn mineralization in the study area



Figure 2. Prediction-area (P-A) plots of AHP-TOPSIS prospectivity models

Criteria	Sub-criteria	Weight		Criteria	Sub-criteria	Weight
PC2	class 1	0.047		Fault density	class 1	0.045
	class 2	0.118			class 2	0.094
	class 3	0.35			class 3	0.313
	class 4	0.485		Phyllic	class 1	0.042
PC4	class 1	0.031			class 2	0.103
	class 2	0.069			class 3	0.31
	class 3	0.192			class 4	0.546
	class 4	0.267		Argillic	class 1	0.042
	class 5	0.442			class 2	0.103
Carbonate	class 1	0.034			class 3	0.31
	class 2	0.057			class 4	0.546
	class 3	0.111			class 1	0.043
	class 4	0.221		Iron-oxide	class 2	0.073
	class 5	0.577			class 3	0.32
					class 4	0.564

Table 1. The obtained weights for criteria and sub-criteria using AHP method

effectiveness of the prospectivity map produced by the AHP-TOPSIS method, Predication-Area (P–A) plot was employed [11-15] (Figure 2).

CONCLUSIONS

This study focuses on the effective implementation of a hybrid MCDM approach, AHP-TOPSIS, to create a predictive model for Pb-Zn mineralization in the Ardestan area. While each method alone has its merits, practical experience has shown that combining two or more MCDM methods leads to superior results. Opting for a combination of the two methods was decided upon, because utilizing them simultaneously results in narrowing down target areas, signifying the high precision of the hybrid method in predicting these areas. Following the creation of the overlay prospectivity map, P–A plot was employed to assess its effectiveness in predicting favourable areas. Based on the findings from this P-A plot, the intersection point in this prospectivity model is 68%. Consequently, this map can serve as the targeted map for further in-depth explorations. The outcomes indicate that the AHP-TOPSIS method can serve as an appropriate tool for quantifying the characteristics of geo-anomalies and delineating target areas in mineral exploration initiatives.

REFERENCES

[1] Bahrami, Y., Hassani, H., and Maghsoudi, A. (2019). "BWM-ARAS: A new hybrid MCDM method for Cu prospectivity

mapping in the Abhar area, NW Iran". Spatial Statistics, 33: 100382.

- [2] Abedi, M., Torabi, S. A., Norouzi, G. H., Hamzeh, M., and Elyasi, G. R. (2012). "PROMETHEE II: a knowledge-driven method for copper exploration". Computers & Geosciences, 46: 255-263.
- [3] Bahrami, Y., Hassani, H., and Maghsoudi, A. (2021). "Application of AHP-TOPSIS method to model copper mineral potential in the Abhar 1:100000 geological map, NW Iran". Researches Earth Sciences, 12(1): 41-57. (In Persian)
- [4] Bahrami, Y., and Hassani, H. (2024). "Optimization of machine learning algorithms for remote alteration mapping". Advances in Space Research (In Press). DOI: https://doi.org/10.1016/j.asr.2024.05.045.
- [5] Afzal, P., Yousefi, M., Mirzaei, M., Ghadiri-Sufi, E., Ghasemzadeh, S., and Daneshvar Saein, L., (2019). "Delineation of podiform-type chromite mineralization using Geochemical Mineralization Prospectivity Index (GMPI) and staged factor analysis in Balvard area (southern Iran)". Journal of Mining and Environment, 10: 705-715.
- [6] Afzal, P., Farhadi, S., Boveiri Konari, M., Shamseddin Meigoony, M., and Daneshvar Saein, L. (2022). "Geochemical anomaly detection in the Irankuh District using Hybrid Machine learning technique and fractal modelling". Geopersia, 12(1): 191-199.
- [7] Afzal, P., Mirzaei, M., Yousefi, M., Adib, A., Khalajmasoumi, M., Zia Zarifi, A., Foster, P., and Yasrebi, A. B. (2016). "Delineation of geochemical anomalies based on stream sediment data utilizing fractal modeling and staged factor analysis". Journal of African Earth Sciences, 119: 139-149.
- [8] Bahrami, Y., Hassani, H., and Maghsoudi, A. (2020). "Landslide susceptibility mapping using AHP and fuzzy methods in the Gilan province, Iran". GeoJournal, 86: 1797-1816.
- [9] Abedi, M., Torabi, S. A. and Norouzi, G. H. (2013). "Application of fuzzy-AHP method to integrate geophysical data in a prospect scale, a case study: seridune copper deposit". Bollettino di Geofisica Teorica ed Applicata, 54(2): 145-164.
- [10] Abedi, M., and Norouzi, G. H. (2012). "Integration of various geophysical data with geological and geochemical data to determine additional drilling for copper exploration". Journal of Applied Geophysics, 83: 35-45.
- [11] Bahrami, Y., Hassani, H., and Maghsoudi, A. (2022). "Spatial modeling for mineral prospectivity using BWM and COPRAS as a new HMCDM method". Arabian Journal of Geosciences, 15(5): 394.
- [12] Bahrami, Y., Hassani, H., and Maghsoudi, A. (2020). "Application of the SWARA-MOORA Method for Cu Prospectivity Mapping in Abhar 1:100000 Geological Map, Iran". Journal of Mineral Resources Engineering, 5(2): 1-20. (In Persian)
- [13] Pazand, K., Hezarkhani, A., and Ataei, M. (2012). "Using TOPSIS approaches for predictive porphyry Cu potential mapping: A case study in Ahar-Arasbaran area (NW, Iran)". Computers and Geosciences, 49: 62-71.
- [14] Bahrami, Y., Hassani, H., and Maghsoudi, A. (2018). "Investigating the capabilities of multispectral remote sensors data to map alteration zones in the Abhar area, NW Iran". Geosystem Engineering, 24(1): 18-30.
- [15] Aliyari, F., Afzal, P., Harati, H., and Zengqian, H. (2020). "Geology, mineralogy, ore fluid characteristics, and 40Ar/39Ar geochronology of the Kahang Cu-(Mo) porphyry deposit, Urumieh-Dokhtar Magmatic Arc, Central Iran". Ore Geology Reviews, 116: 103238.

نشریه مهندسی منابع معدنی، سال ۱۴۰۳، دوره نهم، شماره ۳، ص ۴۰-۲۳



نشریه مهندسی منابع معدنی Journal of Mineral Resources Engineering (JMRE)

علمى-پژوهشي



تهیه نقشه پتانسیل سرب– روی در برگه اردستان با روش ترکیبی AHP-TOPSIS

مهناز محبوبی'، همایون کتیبه'*، عباس مقصودی قره بلاغ'

۱ – دانشجوی دکتری، گروه اکتشاف معدن، دانشکده مهندسی معدن، دانشگاه صنعتی امیرکبیر، تهران ۲- دانشیار، گروه اکتشاف معدن، دانشکده مهندسی معدن، دانشگاه صنعتی امیرکبیر، تهران

دریافت: ۱٤۰۲/۰۲/۱۸

یذیرش: ۱٤۰۲/۱۰/۰۵

چکیدہ

ورقه یکصدهزار اردستان در بخشهایی از زونهای ایران مرکزی و ارومیه دختر قرار دارد و با توجه به ویژگیهای خاص زمین-شناسی یکی از مناطق امیدبخش برای کانیزایی سرب- روی در کشور است. هدف از این پژوهش مدلسازی پتانسیل معدنی با استفاده از روش ترکیبی AHP-TOPSIS، برای افزایش میزان صحت نتایج با کمترین میزان مساحت جستجو و در نتیجه کاهش هزینه و ریسک عملیات اکتشافی است. بدین منظور در گام نخست لایههای اکتشافی شاهد که شامل نقشه ژئوشیمیایی حاصل از تحلیل مولفههای اصلی، نقشه فاصله از دگرسانیهای فیلیک، آرژیلیک و اکسید آهن، نقشه چگالی گسل و در نهایت نقشه ثؤشیمیایی حاصل از تحلیل مولفههای اصلی، نقشه فاصله از دگرسانیهای صفر تا ۱ قرار گرفت. با توجه به اهمیت شناسایی و تفکیک جوامع ژئوشیمیایی آنومال از مقادیر زمینه در اکتشاف کانسارهای فلزی از روش فرکتال عیار – مساحت به دلیل در نظر گرفتن همزمان مقادیر فراوانی و تغییرات فضایی دادههای ژئوشیمیایی استفاده از این روش، جوامع آنومالی ژئوشیمیایی مرتبط با کانیزایی سرب و روی از زمینه تفکیک شد. در مرحله بعد تمامی معیارها و زیرمعیارها با استفاده از روش تحلیل سلسله مراتبی (AHP) وزندهی و با تکنیک اولویتبندی با شباهت به راه حل ایدهآل (SICOPS) تلفیق شد. نتایج حاصل نشاندهنده ار تباط فضایی مثبت کانیزایی سرب و روی از زمینه تفکیک شد. در مرحله بعد تمامی معیارها و زیرمعیارها با استفاده زروش ، جوامع آنومالی ژئوشیمیایی مرتبط با کانیزایی سرب و روی از زمینه تفکیک شد. در مرحله بعد تمامی معیارها و زیرمعیارها با استفاده از روش تحلیل سلسله مراتبی (AHP) وزندهی و با تکنیک اولویتبندی با شباهت به راه حل ایده آل (SICOPS) تلفیق شد. نتایج حاصل نشاندهنده ار تباط فضایی مثبت کانیزایی سرب روی تیپ MV در ورقه اردستان، با لیتولوژیهای مستعد کانیزایی است. در نهایت برای محتسنجی روش به کار گرفته شده در شناسایی نواحی امیدبخش، از منحنی (AP) Prediction-Area (P-A) تلفیق قد. نتایج مول را در شناسایی نواحی ایمیدبخش ثابت کرد.

كلمات كليدى

اردستان، سرب– روی، فرکتال عیار– مساحت، مدلسازی پتانسیل معدنی، منحنی AHP-TOPSIS، P-A.

استناد به این مقاله

محبوبی، م.، کتیبه، ه.، مقصودی قره بلاغ، ع.؛ ۱۴۰۳؛ "**تهیه نقشه پتانسیل سرب- روی در برگه اردستان با روش ترکیبی AHP-TOPSIS**". نشریه مهندسی منابع معدنی، دوره نهم، شماره ۳، ص ۴۰ –۲۲.

DOI: 10.30479/JMRE.2024.18677.1644

نويسنده مسئول و عهده دار مكاتبات Email: katibeh@aut.ac.ir

(cc)

۱– مقدمه

تهیه نقشه پتانسیل معدنی نقش مهمی را در اکتشاف ذخایر معدنی دارد، زیرا مانع از اتلاف منابع مالی و انسانی میشود. در تهیه این نقشهها باید به فاکتورهای متعددی از محدوده مورد مطالعه به طور همزمان توجه کرد. به عبارتی دیگر تهیه نقشه پتانسیل معدنی فرآیندی در جهت جداسازی و تفکیک مناطق مطلوب و دارای پتانسیل معدنی از سایر نواحی موجود در منطقه است [۱].

بدین منظور لایههای شاهد مختلف (از جمله زمین شناسی، ژئوشیمی، سنجش از دور، ژئوفیزیک و نظایر آن) از محدوده مورد مطالعه جمع آوری و پردازش شده و در نهایت نواحی امیدبخش جهت مدلسازی پتانسیل معدنی ^۱(MPM) در محیط GIS با یکدیگر تلفیق شدند [۲-۹]. با توجه به اینکه مدلسازی پتانسیل معدنی (MPM) به تولید نقشههای پیشگو بر اساس معیارهای اکتشافی متعددی منجر می شود، از مسایل تصمیم گیری چند معیاره ^۲ (MCDM) محسوب می گردد [۱۰]. الگوریتمهای مورد استفاده برای تلفیق دادههای مکانی برای مدلسازی پتانسیل معدنی به دو دسته روشهای داده محور و دانش محور تقسیم می شود [۴،۳]، روش های داده محور در مناطقی که کارهای اکتشافی زیادی صورت گرفته (Brown Fields) به کار می ود که در این روش از مختصات اندیسها و کانسارهای شناخته شده منطقه مورد مطالعه به عنوان نقاط آموزشي براي تعيين روابط مكانى دادهها استفاده می شود [۱۱]. انواع روش های داده محور که برای تهیه نقشه پتانسیل معدنی به کار گرفته شدهاند، شامل وزن شواهد [۳]، رگرسیون لجستیکی [۱۳،۱۲]، شبکه عصبی [۱۷–۱۴]، ماشین بردار پشتیبان [۱۹،۱۸]، جنگل تصادفی [۲۱،۲۰،۱۴]. در مقابل روشهای دانش محور برای مناطقی که مطالعات اکتشافی کمتری صورت گرفته (Green Fields) مناسب است [۳]. روشهای متداول در این زمینه شامل شاخص همپوشانی [۲۲]، تصمیم گیری چند معیاره [۸،۶]، روشهای اولویتبندی مانند تاپسیس [۱۵،۵] و پرومته ۲ [۱۸] است.

در این پژوهش از روش ترکیبی AHP-TOPSIS که از جمله روشهای تصمیم گیری چندمعیاره (MCDM) است، برای شناسایی نواحی امیدبخش سرب- روی در ورقه یکصدهزار اردستان استفاده شده است. در این روش از AHP برای وزندهی لایهها و زیرلایههای شاهد و از روش TOPSIS برای رتبهبندی گزینهها استفاده شده است.

تکنیک اولویتبندی با شباهت به راهحل ایدهآل یا تاپسیس که از روشهای تصمیم گیری چندمعیاره (MCDM) محسوب میشود، اولین بار توسط پازند و همکاران [۲۳] برای مدلسازی پتانسیل معدنی مورد استفاده قرار گرفت. در این تکنیک تلفیق لایههای اکتشافی مختلف بر اساس نزدیکی به راهحل ایدهآل مثبت [†](PIS) و حداکثر فاصله تا راهحل ایدهآل منفی ^۵(NIS) است [۱۵]. از روش ترکیبی AHP و TOPSIS برای شناسایی نواحی امیدبخش در شمال باختر ایران توسط پازند و هزارخانی [۲۴] استفاده شده است. الگوریتم AHP-TOPSIS منامل دو گام اساسی است. در گام نخست با استفاده از روش شامل دو گام اساسی است. در گام نخست با استفاده از روش مامل دو گام اساسی است. در گام نخست با استفاده از روش شامل دو گام اساسی است. در گام نخست با استفاده از روش شامل دو گام اساسی است. در گام نخست با استفاده از روش گراه می می در ای تلفیق لایههای اکتشافی (معیارها) بر آلگوریتم TOPSIS برای تلفیق لایههای شاهد اکتشافی به کار آلگوریتم TOPSIS.

در مطالعه حاضر که در ورقه یکصدهزار اردستان صورت گرفته جهت مدلسازی نواحی امید بخش سرب- روی از ۸ لایه شاهد اطلاعاتی شامل دو نقشه ژئوشیمیایی پیوسته حاصل از مولفه های دوم و چهارم (PC2, PC4) به روش تحلیل مولفه های اصلی ^۲(PCA)، لایه های فاصله از واحدهای سنگی نفوذی و کربناته، نقشه پیوسته چگالی گسل و سه نقشه پیوسته فاصله از دگرسانیهای آرژیلیک، فیلیک، پروپیلیتیک استفاده شد. برای وزندهی لایههای شاهد به وسیله روش لازم است تا این نقشههای پیوسته مکانی به کلاسهای $\mathrm{AHP}^{\mathrm{v}}$ مختلف تبدیل شود. یکی از روشهای جداسازی آنومالیها از مقادیر زمینه، روش فرکتال عیار – مساحت است. در این مرحله سعی شد تا با استفاده از دادههای ژئوشیمیایی، حدود آستانه و محل جدایش جوامع آنومال از زمینه مشخص شود، چون در تحلیل دادههای ژئوشیمیایی نمی توان با تکیه بر روشهای سنتى اكتشاف و اطلاعات زمين شناسى، مناطق أنومال و دارای پتانسیل را از زمینه جدا کرد، از این رو برای جداسازی آنومالی عناصر سرب و روی از روش فرکتالی عیار- مساحت استفاده شده است. از مزیتهای این روش در مقابل روشهای مبتنى بر آمار كلاسيك، در نظر گرفتن توزيع فراواني دادهها و موقعیت فضایی آنها به طور همزمان است [۲۶]. در گام بعدی با استفاده از الگوریتم TOPSIS نقشههای کلاسهبندی شده وزندار، تلفیق شدند. در نهایت صحتسنجی روش ترکیبی AHP-TOPSIS با استفاده از نمودار AHP-TOPSIS (P-A) [۲۷] انجام شد.

۲- مواد و روش

۲-۱- زمینشناسی منطقه

ورقه يكصدهزارم اردستان در حاشيه باخترى زون ايران مرکزی، در زیر زون ارومیه- دختر و در بخش جنوب خاوری چهارگوش ۱:۲۵۰،۰۰۰ کاشان قرار دارد. مختصات جغرافیایی این ورقه '۰۰ °۵۲ تا '۳۰ °۵۲ طول خاوری و '۰۰ °۳۳ تا '۳۰ °۳۳ عرض شمالی است. در محدوده مورد مطالعه سنگهای آذرین، رسوبي و آذرآواري از پالئوزوئيک تا عهد حاضر برونزد داشته و در این میان فعالیتهای آتشفشانی ائوسن گسترش چشمگیری دارند. کهن ترین برونزدگی از سنگهای پالئوزوئیک، در ناحیه مورد بررسی، مربوط به سنگهای آهکی و آهکی- دولومیتی با سن دونین است، که بر روی آنها به صورتهای گسله و دگرشیب نهشتههای ماسهسنگی و آهکی فوزولیندار قرار میگیرد. سنگهای آهکی دوران کرتاسه در قسمت باختر و جنوب باختری ورقه اردستان رخنمون دارد. بخش وسيعي از ورقه اردستان به وسیله سنگهای آندزیت- بازالت، آندزیت و توف دوران ائوسن، الیگوسن و میوسن پوشیده شده است [۲۸]. واحدهای کنگلومرا، ماسهسنگ و شیلهای ائوسن، از دیگر واحدهای زمینشناسی منطقه هستند [۲۸]. عرض سنگهای نفوذی یا گرانیتوئیدی مشتمل بر چندین توده کوچک و بزرگ مجزا با روند شمال باختری جنوب خاوری بوده که این تودهها، نهشتههای کهن تا سنگهای آتش فشانی متعلق به ائوسن و الیگوسن را قطع می کند [۲۹]. بیشترین گسترش سنگهای نفوذی در منطقه مربوط به سنگهای دیوریتی تا مونزودیوریتی است. در ورقه اردستان، در اثر عملکرد فازهای زمینساختی مختلف، دگرشکلیهایی عمدتا از نوع ساختمانهای شکستگی و چینخوردگیهای وابسته به آنها به وجود آمده است. مکانیسم چینخوردگیها در ناحیه عمدتا از نوع خمش لغزش و ظهور ریزچینها است، که نوع اخیر از حرکات گسلهای پنهان و با نفوذ تودههای ماگمایی حاصل می شود. در منطقه مورد مطالعه گسترش سنگهای آتش فشانی و آتشفشانی- رسوبی به وسیله گسلهای اصلی کنترل شده و به نظر میرسد پراکندگی آنها تابعی از گسلها و یا خطوارههای اصلی ناحیه بوده است. همینطور تودههای نفوذی نیز در امتداد مناطق گسله جاگیر شده و محدوده گسترش آنها نیز به وسیله گسلها کنترل می شود. از گسلهای مهم در منطقه می توان به گسل اصلی میلاجرد- زفره با روند شمال باختری- جنوب خاوری و گسل عباس آباد با روند شمالی- جنوب و گسلهای راندگی گچومثقال- گنیان و کوه دوشاخ اشاره کرد که روند کلی

خاوری- باختری دارند. از جمله کانسارهای مهم منطقه، تعداد ۹ اندیس سرب و روی، اندیس مس- مولیبدن ظفرقند، اندیس مس- طلای تپهخرگوش و تعدادی معادن باریت، منگنز و آهن است. لازم به ذکر است که تیپ کانیزایی سرب و روی از نوع MVT بوده و در واحدهای کربناته دوران کرتاسه و تریاس رخ داده است [۳۰]. در شکل ۱ نقشه زمینشناسی ساده شده ورقه یکصدهزار اردستان نشان داده شده است.

(AHP) روش تحليل سلسله مراتبی (AHP)

معیار اندازه گیری با شاخص، در ارزیابی هر موضوعی ضروری است. به منظور مقایسه بین جایگزینها بایستی از شاخص مناسب استفاده شود. زمانی که با چندین شاخص در ارزیابی مواجه هستیم به ویژه هنگامی که معیارهای چندگانه با هم در فضا و از جنسهای مختلف باشند، پیچیدگی کار بیشتر می شود. در این حالت به یک ابزار تحلیل عملی قوی برای ارزیابی نیاز خواهد بود. یکی از ابزارهای توانمند برای چنین وضعیتهایی فر آيند تحليل سلسله مراتبي (AHP) است. اين روش اولين بار توسط توماس ال ساعتی [۳۳،۳۲] در سال ۱۹۸۰ مطرح شد. سه گام اصلی این فرآیند شامل ایجاد ساختار سلسله مراتبی، قضاوت مقایسهای معیارها و زیرمعیارها و تلفیق نهایی براساس وزنهای ر تبهای اختصاص داده شده است [۲۴]. از کاربردهای روش تحليل سلسله مراتبي ميتوان به مدلسازي پتانسيل معدني و اختصاص وزن به لایههای اطلاعاتی شاهد توسط کارشناسان اشاره کرد [۳۵٬۳۴]. در فرآیند AHP پس از تشکیل سلسه مراتبی، عناصر به صورت زوجی از منظر اهمیت مقایسه شده و ماتریس مقایسه زوجی تشکیل می شود، سپس با استفاده از این ماتریس وزن نسبی عناصر محاسبه می شود. در این مقایسه ها قضاوتهای شفاهی تصمیم گیران با استفاده از جدول پیشنهاد شده توسط ساعتی [۳۶] (جدول ۱) به مقادیر کمی تبدیل و با توجه به هدف تصمیم گیری رتبهبندی می شود.

ماتریس مقایسه زوجی برای n معیار (یا زیر معیار) مختلف به صورت رابطه ۱ تعریف شده و سپس مقادیر وزنی مناسب معیارها (یا زیر معیارها) طبق رابطه ۲ محاسبه میشود:

(1)

$$A = \begin{bmatrix} a_{11} & \cdots & a_1^n \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ a^n_1 & \cdots & a^{nn} \end{bmatrix}, a_{ij} > 0, a_{ij} = \frac{1}{a_{ij}}; a_{ij} = 1 \forall i$$

$$AW = \lambda_{max} W \tag{(Y)}$$



شکل ۱: نقشه زمین شناسی ساده شده منطقه اردستان [۳۱]

توضيحات	وضعيت i نسبت به j	ارزش ترجيحي
گزینه یا شاخص i نسبت به j اهمیت برابر دارند و یا ارجحیتی نسبت به هم ندارند.	اهميت برابر	١
گزینه یا شاخص i نسبت به j کمی مهم تر است.	نسبتا مهمتر	٣
گزینه یا شاخص i نسبت به j مهم تر است.	مهمتر	۵
گزینه یا شاخص i دارای ارجحیت خیلی بیشتری از j است.	خیلی مهمتر	٧
گزینه یا شاخص i مطلقا از j مهمتر و قابل مقایسه با j نیست.	كاملا مهم	٩
ارزشهای میانی بین ارزشهای ترجیحی را نشان میدهد		۲، ۴، ۶ و ۸

۲-۳- روش اولویتبندی با شباهت به راه حل ایده آل (TOPSIS)

الگوريتم TOPSIS در ابتدا توسط هووانگ و يون [۳۷] ارایه شد. در این روش، گزینه انتخاب شده بایستی کوتاهترین فاصله را از جواب ایده آل مثبت (PIS) و دورترین فاصله را از ناکارآمدترین جواب یا راه حل ایده آل منفی (NIS) داشته باشد [۳۸]. برای بهره گیری از این تکنیک، مراحل زیر به اجرا گذاشته می شود:

گام اول: تشکیل ماتریس تصمیم گیری لایههای شاهد

اطلاعاتی (زمینشناسی، ژئوشیمی و نظایر ان)
گام دوم: استاندارد کردن دادهها و تشکیل ماتریس
تصمیم گیری نرمال شده از طریق رابطه زیر:
(۳)
$$r_{ij} = \frac{f_{ij}}{\sqrt{\sum_{j=1}^{n} f_{ij^2}}}, i = 1, 2, ..., n \& j = 1, 2, ..., m$$

گام سوم: تعیین ماتریس تصمیم گیری نرمال شده موزون ؛ در این مرحله پس از مشخص شدن وزن هر یک از V_{ii} شاخصها، یک ماتریس مربعی شامل وزن شاخصها (W_i)

تعیین می شود که درایه های قطر اصلی آن، وزن هر یک از شاخص ها و بقیه درایه ها صفر است. در ادامه به وسیله ضرب ماتریس وزن ها در ماتریس تصمیم گیری نرمال شده، ماتریس تصمیم گیری نرمال شده موزون به دست می آید.

$$V_{ij} = W_j \times r_{ij}, i = 1, 2, ..., m$$
 (f)

گام چهارم: تعیین گزینه ایدهآل مثبت و گزینه ایدهآل منفی

$$(A_{j}^{+})$$
زینه ایدهآل = $\left[V_{j}^{+} \mid V
ight]$ بردار بهترین مقدار هر شاخص در ماتریس $V_{j}^{+} \mid V$

$$(A_j^-)$$
 گزینه ایدهآل = $V_j^- | V_j^- | V_$

برای شاخصهای مثبت، بهترین مقدار همان بیشترین مقدار و برای شاخصهای منفی، بهترین مقدار، کمترین است. گام پنجم: به دست آوردن فاصله هر گزینه از گزینه ایدهآل و گزینه ضد ایدهآل

$$S_i^+ = \sqrt{\sum_{j=1}^n (V_{ij} - V_j^+)^2} \quad i = 1, 2, ..., m$$
 (Y)

$$S_i^- = \sqrt{\sum_{j=1}^n (V_{ij} - V_j^-)^2} \quad i = 1, 2, \dots, m \qquad (\wedge)$$

ج برابر با فاصله هر گزینه تا گزینه ایدهآل و S_i⁻ برابر با S_i⁺ فاصله هر گزینه تا گزینه ضد ایدهآل است.

گام ششم: محاسبه شاخص نزدیکی نسبی هر گزینه با گزینه ایدهآل؛ بدین منظور شاخص نزدیکی نسبی هر گزینه (*Cl*_i^{*}) با استفاده از رابطه زیر به دست میآید و در انتها براساس مقدار ^{*} Cl_i رتبهبندی انجام می گیرد.

$$Cl_i^* = \frac{S_i^-}{S_i^- + S_i^+}$$
(9)

۳- مدلسازی، بحث و بررسی

به طور کلی به دلیل شرایط پیچیده زمین شناسی، شناسایی مناطق امیدبخش و پر پتانسیل با دشواری های زیادی همراه است. در این راستا مدل سازی پتانسیل معدنی که از جمله روش های تصمیم گیری چند معیاره محسوب می شود، در تعیین مناطق پر پتانسیل کمک قابل توجهی می کند. با توجه به تیپ

الف معیار ژئوشیمیایی: شناسایی الگوهای رفتاری عناصر در کانسارهای مختلف بسیار حائز اهمیت است. با توجه به اهمیت ویژه همبستگی ژنتیکی مثبت یا منفی عناصر تحت مطالعه، بررسیهای دو یا چند متغیره انجام شد. بدین منظور از ۸۹۹ نمونه رسوب آبراههای که توسط سازمان زمینشناسی (۱۳۸۳) [۳۹] برداشت شده، استفاده گردید. سپس برای تهیه نقشه ژئوشیمیایی چند عنصری از روش تحلیل مولفه اصلی (PCA) استفاده شد. این روش ابزاری مناسب برای تبدیل مقادیر عیاری چند عنصری به حالت تک مولفهای است. با استفاده از این روش مشخص شد که عناصر سرب، در مولفه دوم (PC2) و عناصر باریم، نقره، آنتیموان، جیوه و طلا بیشترین همبستگی را در مولفه چهارم (PC4) نشان داد، بنابراین نقشه نهایی پیوسته ژئوشیمیایی از مولفههای دوم و

ب- **معیار زمینشناسی:** برای تهیه لایه اطلاعات زمینشناسی از نقشه یکصدهزار ورقه اردستان که توسط سازمان زمین شناسی و اکتشافات معدنی کشور تهیه و تدوین شده، استفاده گردید. در منطقه مورد مطالعه کانیزایی سرب و روی با واحدهای کربناته متعلق به دوران تریاس و کرتاسه مطابقت دارد. قبل از خلاصهسازی نقشه بر اساس واحدهای مهم زمینشناسی مرتبط با کانیزایی، تمام واحدهای زمینشناسی منطقه به صورت دستی در محیط Arc GIS 10.3 به فرمت وكتور، ديجيت و به شيپ فايل تبديل شدند، سپس نقشه پیوسته فاصله از واحدهای کربناته برای استفاده در مدلسازی پتانسیل معدنی تولید شد. شکستگیها و کنترلکنندههای خطی در زون کانیسازی به عنوان راهنمای اکتشافی محسوب می شود. ماگمای هیدروترمال از طریق شکستگیها در سنگ میزبان منطقه نفوذ کرده و باعث کانیزایی در محل شکستگیها می شود [۴۰]. پس یکی از عوامل کنترل کننده کانیسازی در هر منطقه گسلهای موجود در آن است که ممکن است کانیسازی در امتداد آنها صورت گرفته باشد، بنابراین گسلهای واقع در نقشه زمین شناسی اردستان با استفاده از تصاویر ماهوارهای بازبینی و به شیپفایل در محیط Arc GIS 10.3 تبديل و سپس نقشه پيوسته چگالي گسل به عنوان یکی از لایههای اطلاعاتی برای مدلسازی پتانسیل

معدنی تهیه گردید.

ج- معیار دورسنجی: سیالات گرمابی حین عبور از میان سنگهای پوسته زمین، به دگرسانی آنها منجر میشوند. تشخیص نوع دگرسانی، در تعیین الگویی مناسب برای کانیزایی منطقه مفید است [۴۱]. از مهمترین مزایای استفاده از روش سنجش از دور شناسایی دگرسانیهای مرتبط با کانیزایی، پتانسیلیابی معدنی و تهیه نقشه آلتراسیون هیدروترمال در کمترین زمان ممکن است. با توجه به اینکه زونهای آلتراسيون فيليك و پتاسيك و فرآيند ثانويه اكسيدآهن براي شناسایی کانیزایی سرب و روی حائز اهمیت است، بنابراین برای بارزسازی دگرسانیهای آرژیلیک، فیلیک و اکسید/ هیدروکسید آهن از روش PCA استفاده شد که در این راستا از باندهای ۱، ۴، ۶ و ۷ استر برای بارزسازی دگرسانی آرژیلیک و از باندهای ۱، ۳، ۵ و ۶ استر برای بارزسازی دگرسانی فیلیک و همچنین از باندهای ۲، ۴، ۵ و ۶ تصاویر OLI برای بارزسازی اکسید/ هیدروکسید آهن استفاده گردید [۴۲]. در نهایت آلتراسیونهای تشخیص داده شده در نرمافزار ENVI، به صورت شیپ فایل ذخیره و نقشههای نهایی پیوسته فاصله از آلتراسیونهای آرژیلیک، فیلیک و اکسید آهن در محیط نرمافزار Arc GIS 10.3 تهیه شد.

۳-۱- فازیسازی لایههای اکتشافی

لایههای اطلاعاتی که در بخش قبل معرفی شد مقدار بیشینه و کمینه متفاوتی دارند؛ بنابراین برای تلفیق لایههای اطلاعاتی لازم است که به یک دامنه یکسانی منتقل شوند. در این پژوهش از تابع سیگموئیدی لجستیک جهت انتقال دادهها به فضای مثبت و با دامنه (۱–۰) استفاده شد. مزیت این تابع این است که با استفاده از مقادیر مناسب $i \ e \ s$ ، اعداد صحیح و مقادیر شناور در محدودههای مختلف را میتوان به دامنه (۱–۰) تبدیل کرد [۲۷]:

$$F_X = \frac{1}{1 + e^{-s(x-i)}}$$
 (1.)

که در آن:

و x : به ترتیب مقادیر تبدیل یافته و مقادیر اولیه F_x دادههای ژئوشیمیایی

s و i : به ترتیب مقادیر شیب و نقطه عطف تابع لجستیکی هستند که از رابطه ۱۱ قابل محاسبه است. نقشههای فازیسازی شده لایههای شاهد اکتشافی در

شکل ۲ نشان داده شده است.

$$i = \frac{max(x) - min(x)}{2}$$
, $s = \frac{2 \ln 99}{max(x) - min(x)}$ (11)

۳–۲– گسستهسازی نقشههای شاهد

در این پژوهش برای گسستهسازی و کلاسهبندی مقادیر پیوسته مکانی لایههای اطلاعاتی، از روش فرکتال عیار-مساحت ^۸(C-A) استفاده شد. تعیین حد آستانه، آنومالی احتمالی و آنومالی ممکن در هندسه فرکتال به روشهای مختلفی انجام میشود که یکی از آنها روش عیار- مساحت است. این روش که برای اولین بار توسط آقای چنگ و همکاران در سال ۱۹۹۴ پیشنهاد داده شد، مبتنی بر مساحتی است که هر عیار خاص در منطقه مورد مطالعه اشغال کرده است. بدین ترتیب که هرچه عیار عنصر افزایش یابد، مقدار مساحت اشغالی به وسیله آن کاهش مییابد. .یکی از مزیت های عمده مدلهای فرکتالی نسبت به روشهای آماری، آن است که موقعیت فضایی نمونهها نیز در نظر گرفته میشود [۲۶].

این روش بر اساس وجود روابط قانون توانی بین عیار و مساحت اشغال شده به وسیله منحنیهای کنتوری معرف عیار، بر اساس رابطه ۱۲ ارایه شده است [۴۴،۴۳،۳]:

A (> ρ) $\infty \rho^{-D}$

که در آن:

(17)

ho مساحت اشغال شده به وسیله کنتورهای معرف غلظت A: مساحت است. D : بعد فرکتال است.

در این روش سلولهایی که مقدار عیار خاصی دارند، شمارش می شوند و سپس تعداد سلولها در مساحت هر سلول ضرب و به صورت صعودی مرتب می شوند، سپس مقادیر مساحتهای متناظر به صورت تجمعی محاسبه می گردد. در مرحله بعد، از مقادیر مساحت و عیار متناظرش لگاریتم گرفته و نمودار تمام لگاریتمی عیار - مساحت ترسیم می شود. از آنجا که مدل فرکتالی عیار - مساحت نوعی روابط نمایی بین پارامتر عیار و مساحت برقرار می کند، بنابراین نمودار آنها در یک دستگاه مختصات تمام لگاریتمی به صورت خط راست درمی آید. در نمودارهای حاصل، وجود شکستگی و تغییر شیب خط برازش شده نشاندهنده تغییر بعد فرکتال و در نتیجه تغییر جامعه و نوع توزیع عنصر است که به این صورت می توان حد آستانه جوامع را تعیین کرد [۴۹،۴۵،۲۷]. با افزایش عیار، مساحت کم



شکل ۲: لایههای شاهد مختلف فازیسازی شده با استفاده از تابع لجستیک سیگموئیدی: الف) نقشه آنومالی ژئوشیمیایی مقادیر PC4، ب) نقشه آنومالی ژئوشیمیایی مقادیر PC4، ج) نقشه فاصله از تودههای کرتاسه، د) نقشه فاصله از تودههای تریاس، ه) نقشه چگالی گسل، و) نقشه فاصله از دگرسانی ایلیک، ز) نقشه فاصله از دگرسانی آرژیلیک، ی) نقشه فاصله از دگرسانی اکسید آهن

شده که این نشانگر کاهش مساحت از سمت زمینه به سمت مناطق آنومال است. اگر سطح رئوشیمیایی تک فرکتالی باشد، یک رابطه خطی مستقیم منفرد ظاهر می شود (مونو فرکتال)؛ در حالی که برای سطوح مولتی فرکتال مقادیر داده روی چندین خط مستقیم خواهد افتاد. شکستگیهای بین خطوط مستقيم روى اين نمودارها بيانكننده وجود جوامع مختلف و مقادير متناظر نقاط شكست اين خطوط به عنوان عيار حد برای جدایش مقادیر زمینه (ناحیهای یا محلی) از مقادیر آنومال است [۴۴،۱۳،۱۲،۴]. برای رسم نمودار عیار مساحت لازم است نقشه كنتورى و یا نقشه شبكهبندى شده منطقه اكتشافى رسم شود تا بتوان مقادیر عیار و مساحت مربوط به عیار مورد نظر را محاسبه کرد. نخستین کاری که در این مرحله صورت پذیرفت، شبکهبندی محدوده مورد مطالعه بود که بر اساس آن محدوده اکتشافی به سلولهایی با ابعاد ۱۰۰ در ۱۰۰ متر تقسیمبندی شد، سپس با استفاده از روش مجذور عکس فاصله IDW میزان عیار برای هر یک از عناصر مس، سرب و روی در هر سلول برآورد شد. با توجه به این که مساحت هر سلول معلوم و برابر ۱۰۰۰۰ متر مربع و نیز مقدار عیار هر عنصر برای هر سلول محاسبه شد و بر این اساس منحنیهای لگاریتمی عیار-مساحت برای هر یک از لایههای شاهد ترسیم شد [۴۷،۴۶].

در شکلهای ۳ و ۴ به ترتیب نمودارهای تمام لگاریتمی و نقشههای شاهد کلاسهبندی شده عیار – مساحت، نشان داده شده است.

۳-۳- تلفیق لایههای اکتشافی

در این پژوهش از روش تلفیقی AHP-TOPSIS به عنوان یک روش تصمیم گیری چند معیاره، برای شناسایی نواحی امیدبخش سرب- روی که شامل سه گام به شرح ذیل است، استفاده شد [۴۸،۲۴].

۱) تعیین معیارها برای استفاده در مدلسازی، ۲) تعیین
 وزن معیارها و زیرمعیارها با استفاده از روش AHP و ۳) تلفیق
 نهایی و تعیین نواحی امیدبخش با استفاده از روش TOPSIS.

در گام نخست ۸ معیار اکتشافی متناسب با نظر کارشناس شامل دو نقشه آنومالی ژئوشیمیایی سرب- روی حاصل از تحلیل مولفههای اصلی، دو نقشه فاصله از واحدهای سنگی کرتاسه و تریاس، نقشه چگالی گسلهای منطقه و در نهایت نقشههای فاصله از دگرسانیهای آرژیلیک، فیلیک و اکسید آهن در نظر گرفته شد، سپس برای معیارهای ذکر شده، ماتریس مقایسه زوجی تشکیل و بر اساس روش AHP به هر

یک از معیارها و زیرمعیارها وزن مناسبی اختصاص داده شد (جداول ۲ و ۳). در گام نهایی ماتریس تصمیم نهایی تشکیل و با استفاده از روش TOPSIS بر اساس نزدیکی به راهحل ایدهآل مثبت و دوری از ضد ایدهآلها وزندهی و در نهایت رتبهبندی و نقشه پتانسیل نهایی تشکیل شد (شکل ۵).

جدول ۲: وزنهای اختصاص داده شده به لایههای شاهد جهت پتانسیلیابی سرب- روی با استفاده از روش AHP

معيار	وزنها	نسبت ناسازگاری	
فاكتور PC2	•,774		
فاكتور PC4	•,188		
كربنات	۰,۱۵۴		
چگالی گسل	۰,۱۲		
دگرسانی فیلیک	۰,۰۵۶	۰,۰۳	
دگرسانی آرژیلیک	۰,۰۵۶		
اکسید آهن	۰,۰۶۹		

۳: اوزان اختصاصی به زیرلایههای معیارهای شاهد اطلاعاتی	جدول
با استفاده از روش AHP	

وزن	زيرمعيار	معيار		وزن	زيرمعيار	معيار	
•,• 40	کلاس ۱	چگالی گسل	- چگالی - گسل	•,• 47	کلاس ۱		
۰,۰۹۴	کلاس ۲			۱۱ ۸، ۱۰	کلاس ۲		
۳۱۳	کلاس ۳			۰٫۳۵	کلاس ۳	فاكتور PC2	
47	1			. *11	کلاس ۴	102	
	کرس ا			•/176	کلاس ۱		
۳ ۱٬	کلاس ۲	دگرسانی	۰٬۰۳۱ دگرسانی ۰٬۰۶۹ فیلیک	•,•٣١	کلاس ۱		
۱۳٫۰	کلاس ۳	فيليک		۰,۰۶۹	کلاس ۲		
. 148	کلاس ۴			. 197	٣ .\\5		
-γωτγ	کلاس ۱		• /) ()	11.11	نلاس ۱	فاكتور	
	1	: . <i>.</i>	۰٬۲۶۷ دگرسانی ۱٬۴۴۲ آ شراری	کلاس ۴	PC4		
	کرس ا			1171	کلاس ۱		
. 1 ٣	T			. 447	کلاس ۵		
,	ەرس ،	5 ترسانى آ. ثىلىك		کلاس ۱			
۱۳۱	کلاس ۳	ارريىيى		•,•٣۴	کلاس ۱		
. 188	کلاس ۴		• .• AV	7			
γω τ γ	کلاس ۱			/	کرس ا		
•,• ۴۳	کلاس ۱	اکسید آهن		۰,۱۱۱	کلاس ۳	م ال	
•,•٧٣	کلاس ۲			. 771	کلاس ۴	ىربىك	
۳۳,	کلاس ۳			7111	کلاس ۱		
•,۵۶۴	کلاس ۴					کلاس ۵	
	کلاس ۱			- μω γ γ	کلاس ۱		



شکل ۳: نمودار تمام لگاریتمی حاصل از روش فرکتالی عیار – مساحت مربوط به: الف) آنومالی ژئوشیمیایی PC2 حاصل از روش PCA (که به عنوان فاکتور مهم برای عناصر سرب، روی، مولیبدن، کادمیوم و بیسموت در نظر گرفته شد)، ب) آنومالی ژئوشیمیایی PC4 حاصل از روش PCA (که بعنوان فاکتور مهم برای عناصر باریم، نقره، آنتیموان، جیوه و طلا در نظر گرفته شد)، ج) فاصله از واحدهای کرتاسه، د) فاصله از واحدهای تریاس، ه) چگالی گسلهای منطقه، و) فاصله از دگرسانی فیلیک با استفاده از روش PCA، ز) فاصله از دگرسانی آرژیلیک با استفاده واحدهای تریاس، ه) چگالی گسلهای منطقه، و) فاصله از دگرسانی فیلیک با استفاده از روش PCA، ز) فاصله از دگرسانی آرژیلیک با استفاده

۳-۴- اعتبارسنجی مدل پتانسیل معدنی

برای تعیین اعتبار مدلها و یا انتخاب بهترین مدل از میان مدلهای پیش گوی پتانسیل معدنی، سنجش اعتبار مدلهای ایجاد شده امری مهم است. در این پژوهش برای مقایسه و ارزیابی توانایی نقشه نهایی پتانسیلیابی سرب- روی ورقه یکصدهزار اردستان در پیشبینی مناطق هدف، از روش صحتسنجی اردستان مد. این نمودار

از کارآمدترین روشها در ارایه خصوصیات تعیینی، شناسایی احتمالی و پیشبینی سیستمهاست که میزان دقت مدل را به صورت کمی برآورد میکند [۵۱،۵۰،۴۹،۲۴]. بدین منظور از نقشههایی کلاسهبندی شده عیار مساحت، برای تعیین تعداد اندیسهای قرار گرفته در هر کلاس و حدود آستانه استفاده شد، سپس نمودار نرخ پیشبینی و مساحت اشغال شده برای هر کلاس از نقشههای نهایی نسبت به حد آستانه متناظرش رسم



شکل ۴: نقشه کلاسهبندی شده حاصل از روش فرکتالی عیار – مساحت مربوط به: الف) آنومالی ژئوشیمیایی PC2، ب) آنومالی ژئوشیمیایی PC4، ج) فاصله از واحدهای کرتاسه، د) فاصله از واحدهای تریاس، ه) چگالی گسلهای منطقه، و) فاصله از دگرسانی فیلیک، ز) فاصله از PC4، ج) فاصله از مگرسانی اکسیدآهن

شد. نقطه تلاقی منحنیهای نرخ پیش بینی و مساحت اشغال شده معرف میزان موفقیت مدل در پیش بینی مناطق هدف است. همان طور که در شکل ۶ نشان داده شده است، نقطه تقاطع عدد ۶۸ را نشان میدهد که میزان توانمندی مدل -AHP TOPSIS میدهد.

۴- بحث و نتیجه گیری

AHP- TOPSIS در این پژوهش از روش ترکیبی AHP- TOPSIS به عنوان یک روش تصمیم گیری چند معیاره، برای تلفیق لایههای اکتشافی و مدلسازی پتانسیل معدنی سرب- روی در ورقه یکصدهزار اردستان استفاده شد. در گام نخست ۸

لایه اکتشافی شامل نقشههای ژئوشیمیایی حاصل از مولفه دوم و چهارم (PC2, PC4)، نقشههای فاصله از واحدهای سنگی کرتاسه و تریاس، نقشه چگالی گسل و نقشههای فاصله از آلتراسیونهای فیلیک و آرژیلیک و اکسید آهن پس از فازیسازی به وسیله تابع لجستیک سیگموئیدی، با استفاده از روش فرکتال عیار- مساحت برای تعیین جوامع مختلف، AHP آروش فرکتال عیار- مساحت برای تعیین جوامع مختلف، AHP آین روش ترکیبی -AHP تلفیق نهایی لایهها صورت گرفت [۵۲،۲۵،۱۰]. معیاره است، داده- دانش محور محسوب می شود. استفاده هم زمان این دو روش در کنار یکدیگر، به کاهش مساحت مناطق امیدبخش و افزایش صحت پیش بینی منجر می شود.



شکل ۵: نقشه پتانسیل نهایی مناطق امیدبخش اکتشاف سرب- روی با استفاده از روش AHP-TOPSIS



شکل ۶: نمودار P-A مربوط به مدلهای پتانسیل معدنی حاصل از روش AHP-TOPSIS

modeling in Aghkand Area, NW Iran". Arabian Journal of Geosciences, 12(7): 248-257.

- [8] Bahrami, Y., Hassani, H., and Maghsoudi, A. (2020). "Landslide susceptibility mapping using AHP and fuzzy methods in the Gilan province, Iran". GeoJournal, 86: 1797-1816.
- [9] Ghaeminejad, H., Abedi, M., Afzal, P., Zaynali, F., and Yousefi, M. (2020). "A fractal-based outranking approach for integrating geochemical, geological, and geophysical data". Bollettino di Geofisica Teorica ed Applicata, 61(4): 555-588.

[۱۰] بهرامی، ی.، حسنی، ی.، مقصودی، ع.؛ ۱۴۰۰؛ "استفاده از روش ترکیبی AHP-TOPSIS به منظور مدلسازی پتانسیل معدنی مس در ورقه یکصدهزار ابهر، شمالغرب ایران". پژوهشهای دانش زمین، سال دوازدهم، شماره ۴۵ ، ص ۵۷-۴۱.

- [11] Abedi, M., Torabi, S. A. and Norouzi, G. H. (2013). "Application of fuzzy-AHP method to integrate geophysical data in a prospect scale, a case study: seridune copper deposit". Bollettino di Geofisica Teorica ed Applicata, 54(2): 145-164.
- [12] Chen, C., Dai, H., Liu, Y., and He, B. (2011). "Mineral prospectivity mapping integrating multisource geology spatial data sets and logistic regression modelling". Proceedings 2011 IEEE International Conference on Spatial Data Mining and Geographical Knowledge Services, Fuzhou, China, 214-217. DOI: 10.1109/ ICSDM.2011.5969034.
- [13] Porwal, A., González-Álvarez, I., Markwitz, V., McCuaig, T. C., Mamuse, A. (2010a). "Weights-ofevidence and logistic regression modeling of magmatic nickel sulfide prospectivity in the Yilgarn Craton, Western Australia". Ore Geology Reviews, 38: 184-196.
- [14] Porwal, A., Carranza, E. J. M., and Hale, M. (2006b). "Bayesian network classifiers for mineral potential mapping". Computers & Geosciences, 32(1): 1-16.
- [15] Abedi, M., and Norouzi, G. H. (2015). "A general framework of TOPSIS method for integration of airbornegeophysics, satellite imagery, geochemical and geological data". International Journal of Applied Earth Observation and Geoinformation, 46: 31-44.
- [16] Oh, H. J., and Lee, S. (2010). "Application of artificial neural network for gold-silver deposits potential mapping: a case study of Korea". Natural Resources Research, 19(2): 103-124.
- [17] Harris, D. P., Zurcher, L., Stanley, M., Marlow, J., and Pan, G. (2003). "A comparative analysis of favourability mappings by weights of evidence probabilistic neuralnetworks, discriminant analysis, and logisticregression". Natural Resources Research,

در این روش ترکیبی از AHP جهت وزندهی به معیارها و زیرمعیارها و از روش TOPSIS برای تلفیق لایههای اطلاعاتی استفاده شد.

نتایج استفاده از این روش ترکیبی نشان داد که اندیسهای معدنی سرب و روی تیپ MVT که در بخشهای جنوب و جنوب باختری منطقه مورد مطالعه که در واحدهای کربناته کرتاسه و تریاس واقع شدند [۵۴٬۵۳٬۳۹٬۳۰]؛ منطبق بر آنومالیهای کانیزایی است. در نهایت صحتسنجی این مدل با نمودار (Prediction-Area (P-A) صورت گرفت. محل تلاقی منحنیهای نرخ پیشبینی و مساحت اشغال شده عدد ۶۸ را نشان میدهد که معرف میزان توانایی مدل به دست آمده در معرفی نواحی امیدبخش سرب- روی است، بنابراین می توان از این مدل در انتخاب و اولویتبندی مناطق هدف برای انجام عملیات اکتشاف بعدی بهره گرفت.

۵- مراجع

- Bahrami, Y., and Hassani, H. (2024). "Optimization of machine learning algorithms for remote alteration mapping". Advances in Space Research (In Press). DOI: https://doi.org/10.1016/j.asr.2024.05.045.
- [7] بهرامی، ی.، حسنی، ی.، مقصودی، ع.؛ ۱۳۹۹؛ "به کارگیری روش SWARA-MOORAبه منظور تهیه نقشه پتانسیل معدنی مس در ورقه ۱۰۰۰۰:۱۱ ابهر، ایران". نشریه مهندسی منابع معدنی، دوره پنجم، شماره ۲، ص ۲۰–۱.
- [3] Carranza, E. J. M. (2008). "Geochemical anomaly and mineral prospectivity mapping in GIS". Elsevier, 11: pp. 365.
- [4] Li, Q., Chen, G., and Luo, L. (2023). "Mineral prospectivity mapping using attention-based convolutional neural network". Ore Geology Reviews, 156: 105381.
- [5] Nouri, R., Jafari, M. R., Arian, M., Feizi, F., and Afzal, P. (2013). "Prospection for copper mineralization with contribution of remote sensing, geochemical and mineralographicaldata in Abhar 1:100,000 sheet, Nw Iran". Archives of Mining Sciences, 58(4): 1071-1084.
- [6] Bahrami, Y., Hassani, H., and Maghsoudi, A. (2019). "BWM-ARAS: A new hybrid MCDM method for Cu prospectivity mapping in the Abhar area, NW Iran". Spatial Statistics, 33: 100382.
- [7] Shahsavar, S., Jafari Rad, A., Afzal, P., Nezafati, N., and Akhavan Aghdam, M. (2019). "Prospecting for polymetallic mineralization using step-wise weight assessment ratio analysis (SWARA) and fractal

deposit, Central Iran". Neues Jahrbuch Mineralogie, 197: 145-164.

- [29] Aliyari, F., Afzal, P., Harati, H., and Zengqian, H. (2020). "Geology, mineralogy, ore fluid characteristics, and 40Ar/39Ar geochronology of the Kahang Cu-(Mo) porphyry deposit, Urumieh-Dokhtar Magmatic Arc, Central Iran". Ore Geology Reviews, 116: 103238.
- [30] Sabahi, F., Lotfi, M., Afzal, P., and Nezafati, N. (2019). "Geological, fluid inclusion and isotopic characteristics of the Gardaneshir Zn–Pb deposit, Central Iran". Geopersia, 9(2): 221-232.
- [۳۱] رادفر، ج.، امینیچهرق، م.؛ ۱۳۷۸؛ "نقشه و شرح نقشه زمینشناسی ورقه اردستان با مقیاس ۱۰۰۰۰۰!.". سازمان زمینشناسی و اکتشافات معدنی کشور.
- [32] Saaty, T. L. (1980). "The Analytical Hierarchy Process: Planning, Priority Setting, Resource Allocation". McGraw-Hill, New York.
- [33] Saaty, T. L. (1990). "Decision making for leaders: the analytic hierarchy process for decisions in a complex world". RWS Publications, University of Pittsburgh, pp. 292.
- [34] Moreira, F. R., Almeida-Filho, R., and Câmara, G. (2003). "Spatial Analysis techniques applied to mineral prospecting: an evaluation in the Poços de Caldas Plateau". Brazilian Journal of Geology, 33(2): 183-190.
- [35] Hosseinali, F., and Alesheikh, A. A. (2008). "Weighting spatial information in GIS for copper mining exploration". American Journal of Applied Sciences, 5(9): 1187-1198.
- [36] Saaty, T. L. (2005). "The analytic hierarchy and analytic network processes for the measurement of intangible criteria and for decision-making". In: Multiple Criteria Decision Analysis: State of the Art Surveys, Springer New York, 345-405.
- [37] Hwang, C. L., and Yoon, K. (1981). "Methods for multiple attribute decision making". In: Multiple Attribute Decision Making, Lecture Notes in Economics and Mathematical Systems, Vol. 186, Springer, Berlin, Heidelberg, 58-191.
- [38] Samimi Namin, F., Shahriar, K., Ataee-Pour, M., and Dehghani, H. (2008). "A new model for mining method selection of mineral deposit based on fuzzy decision making". Journal of the Southern African Institute of Mining and Metallurgy, 108(7): 385-395.

[۳۹] سازمان اکتشافات معدنی کشور؛ ۱۳۸۳؛ "گزارش اکتشاف ژئوشیمیایی سیستماتیک در ورقه یکصدهزار اردستان". سازمان اکتشافات معدنی کشور. 12: 241-255.

- [18] Abedi, M., Torabi, S. A., Norouzi, G. H., Hamzeh, M., and Elyasi, G. R. (2012a). "PROMETHEE II: a knowledge-driven method for copper exploration". Computers & Geosciences, 46: 255-263.
- [19] Zuo, R., and Carranza, E. J. M. (2011). "Support vector machine: a tool for mapping mineral potential". Comput. Geosci, 37(12): 1967-1975.
- [20] Carranza, E. J. M., and Laborte, A. G. (2015a). "Datadriven predictive mapping of gold prospectivity, Baguio district, Philippines: application of random forestsalgorithm". Ore Geology Reviews, 71: 777-787.
- [21] Afzal, P., Mirzaei, M., Yousefi, M., Adib, A., Khalajmasoumi, M., Zia Zarifi, A., Foster, P., and Yasrebi, A. B. (2016). "Delineation of geochemical anomalies based on stream sediment data utilizing fractal modeling and staged factor analysis". Journal of African Earth Sciences, 119: 139-149.
- [22] Mirzaei, M., Afzal, P., Adib, A., Khalajmasoumi, M., and Zarifi, A. Z. (2014). "Prospection of iron and manganese using index overlay and fuzzy logic methods in Balvard1:100,000 sheet, Southeastern Iran". Iranian Journal of Earth Sciences, 6: 1-11.
- [23] Pazand, K., Hezarkhani, A., and Ataei, M. (2012). "Using TOPSIS approaches for predictive porphyry Cu potential mapping: A case study in Ahar-Arasbaran area (NW, Iran)". Computers and Geosciences, 49: 62-71.
- [24] Pazand, K., and Hezarkhani, A. (2015). "Porphyry Cu potential area selection using the combine AHP-TOPSIS methods: a case study in Siahrud area (NW, Iran)". Earth Science Informatics, 8(1): 207-220.
- [25] Asadi, H. H., Sansoleimani, A., Fatehi, M., and Carranza, E. J. M. (2016). "An AHP–TOPSIS Predictive Model for District-Scale Mapping of Porphyry Cu–Au Potential: A Case Study from Salafchegan Area (Central Iran)". Natural Resources Research, 25: 417-429.
- [26] Shafieyan, F., and Abdideh, M. (2018). "Application of concentration-area fractal method in static modelling of hydrocarbon reservoirs". Journal of Petroleum Exploration and Production Technology, 9: 1197-1202.
- [27] Yousefi, M., and Carranza, E. J. M. (2015). "Geometric average of spatial evidence data layers: a GIS-based multi-criteria decision-making approach to mineral prospectivity mapping". Computers and Geosciences, 83: 72-79.
- [28] Ostadhosseini, A., Barati, M., Afzal, P., and Lee, I. (2021). "Geochemical and microthermometric characteristics of the Davaran Manto-type copper

Information Science, 28: 1336-1354.

- [49] Porwal, A., Carranza, E. J. M., and Hale, M. (2003). "Artificial neural networks for mineral-potential mapping: a case study from Aravalli Province, Western India". Natural Resources Research, 12: 155-171.
- [50] Abedi, M., and Norouzi, G. H. (2012). "Integration of various geophysical data with geological and geochemical data to determine additional drilling for copper exploration". Journal of Applied Geophysics, 83: 35-45.
- [51] Abedi, M., Norouzi, G. H., and Bahroudi, A. (2012a). "Support vector machine for multi-classification of mineral prospectivity areas". Computers & Geosciences, 46: 272-283.
- [52] De Araújo, C. C., and Macedo, A. B. (2002). "Multicriteria geologic data analysis for mineral favorability mapping: application to a metal sulphide mineralized area, Ribeira Valley Metallogenic Province, Brazil". Natural Resources Research, 11(1): 29-43.
- [53] Sadeghi, B., Afzal, P., Moarefvand, P., and Khodashenas, N. (2012). "Application of Concentration-Area fractal method for determination of Fe geochemical anomalies and the background in Zaghia area, Central Iran". 34th International Geological Congress Unearthing our Past and Future.
- [54] Carranza, E. J. M., and Hale, M. (2002b). "Where porphyry copper deposits are spatiallylocalized? A case study in Benguet province, Philippines". Natural Resources Research, 11: 45-59.
- ¹ Mineral Prospectivity Mapping
- ² Multi-Criteria Decision Making
- ³ PROMETHEE
- ⁴ Positive Ideal Solution
- ⁵ Negetive Ideal Solution
- ⁶ Principal Component Analysis
- ⁷ Analytical Hierarchy Process
- ⁸ Concentration- Area

- [40] Forster, H. (1978). "Mesozoic Cenozonic metallogensis in Iran". Geological Society London, 135: 443-445.
- [41] Bahrami, Y., Hassani, H., and Maghsoudi, A. (2018). "Investigating the capabilities of multispectral remote sensors data to map alteration zones in the Abhar area, NW Iran". Geosystem Engineering, 24(1): 18-30.
- [42] Bahrami, Y., Hassani, H., and Maghsoudi, A. (2022). "Spatial modeling for mineral prospectivity using BWM and COPRAS as a new HMCDM method". Arabian Journal of Geosciences, 15(5): 394.
- [43] Zuo, R., Zhang, Z., Zhang, D., Carranza, J., and Wang, H. (2016). "Evaluation of uncertainty in mineral prospectivity mapping due to missing evidence: a case study with skarn-type Fe deposits in Southwestern Fujian Province, China". Ore Geology Reviews, 71: 502-515.
- [44] Yilmaz, H., Behnam Sadeghi, B., and Cohen, D. (2022). "The efficiency of fractal techniques in geochemical anomaly delineation within BLEG and <180 μm stream sediments in Western Turkey". Journal of Geochemical Exploration, 236: 106957.
- [45] Farhadi, S., Afzal, P., Boveiri, Konari, M., Daneshvar Saein, L., and Sadeghi, B. (2022). "Combination of Machine Learning Algorithms with Concentration-Area Fractal Method for Soil Geochemical Anomaly Detection in Sediment-Hosted Irankuh Pb-Zn Deposit, Central Iran". Minerals, 12(6): 689.
- [46] Afzal, P., Yousefi, M., Mirzaei, M., Ghadiri-Sufi, E., Ghasemzadeh, S., and Daneshvar Saein, L., (2019). "Delineation of podiform-type chromite mineralization using Geochemical Mineralization Prospectivity Index (GMPI) and staged factor analysis in Balvard area (southern Iran)". Journal of Mining and Environment, 10: 705-715.
- [47] Afzal, P., Farhadi, S., Boveiri Konari, M., Shamseddin Meigoony, M., and Daneshvar Saein, L. (2022). "Geochemical anomaly detection in the Irankuh District using Hybrid Machine learning technique and fractal modelling". Geopersia, 12(1): 191-199.
- [48] Rodriguez-Galiano, V. F., Chica-Olmo, M., and Chica-Rivas, M. (2014). "Predictive modelling of gold potential with the integration of multisource information based on random forest: a case study on the Rodalquilar area, Southern Spain". International Journal of Geographical