

تطابق بین داده‌های ژئوشیمیایی و پتروفیزیکی با استفاده از شبکه عصبی مصنوعی و آنالیز خوشه‌ای در میدان نفتی آزادگان

سیروس قلی‌پور^{۱*}، علی کدخدایی^۲، محمد رضا کمالی^۳ و محمدعلی طهمورثی^۱

۱- گروه زمین‌شناسی دانشکده علوم دانشگاه آزاد اسلامی، واحد علوم و تحقیقات تهران، ایران

۲- گروه زمین‌شناسی دانشکده علوم طبیعی دانشگاه تبریز، ایران

۳- پردیس پژوهش و توسعه صنایع بالادستی پژوهشگاه صنعت نفت، تهران، ایران

تاریخ دریافت: ۹۲/۱۲/۱۶ تاریخ پذیرش: ۹۳/۷/۳۰

چکیده

یکی از پارامترهای مهم ژئوشیمیایی، مقدار کربن آلی کل (TOC) است که جهت ارزیابی پتانسیل هیدرولیکی زایی سنگ منشاء استفاده می‌شود. اندازه‌گیری این پارامتر مهم مستلزم انجام آزمایش‌های ژئوشیمیایی بر روی خرددهای حفاری است که بسیار پرهزینه و وقت‌گیراند و برای تعداد محدودی نمونه انجام می‌شوند. در حالی که در اکثر چاههای حفاری شده در یک میدان نفتی داده‌های پتروفیزیکی در اختیار است. در این مطالعه از فناوری شبکه عصبی مصنوعی جهت تخمین نگار TOC از داده‌های پتروفیزیکی استفاده شده است. مقدار ضریب همیستگی بین نگار TOC تولیدشده از شبکه عصبی با داده‌های TOC حاصل از پیرویز راک ایول ۷۱٪ است که مقداری قابل قبول است. سپس از نگار کربن آلی کل تخمین‌زده شده برای شناسایی رخساره‌های آلی با حداکثر تولید کربن آلی کل استفاده شده است. روش به کاررفته در این مطالعه آنالیز خوشه‌ای است که خود شامل دو روش MRGC و AHC است. نتایج حاصل از این دو روش با یکدیگر مقایسه شدند و براساس آزمون ارزیابی خوشه‌ای، بهترین روش برای خوشبندی داده‌های پتروفیزیکی در رخساره‌های معین استفاده شد. نتایج نشان دادند که روش خوشبندی MRGC نتایج بهتر و با دقت بالاتری را ارائه می‌دهد. همچنین استفاده از این روش جهت شناسایی رخساره‌های آلی نسبت به روش AHC برتری خاصی دارد و خوشه‌هایی با قابلیت تفکیک بهتری ارائه می‌دهد. روش ارائه شده همراه با مثال موردی در یک حلقه از چاههای میدان آزادگان واقع در دشت آبادان توضیح داده شده است.

کلمات کلیدی: شبکه عصبی مصنوعی، TOC، میدان نفتی آزادگان، داده‌های پتروفیزیک، آنالیز خوشه‌ای

*مسئول مکاتبات
آدرس الکترونیکی
sirous.gholipour@yahoo.com

استفاده می‌شوند شامل نگاره‌ای اشعه گاما، چگالی، نوترون، صوتی و مقاومت هستند^[۴]. از ویژگی‌های ذکر شده جهت تخمین نگار TOC با استفاده از شبکه عصبی مصنوعی استفاده شده است. محققان مختلف در مطالعاتشان کارایی نگارها را در ارزیابی سنگ‌های منشأ مشخص کرده‌اند. به عنوان مثال از نگار اشعه گاما برای شناسایی سنگ‌های غنی از ماده آلی استفاده شده است. در دهه‌های اخیر استفاده از روش‌های کامپیوتری جهت تخمین TOC از طریق نگارهای پتروفیزیکی کاربرد فراوانی پیدا کرده است. در این مطالعه با استفاده از شبکه عصبی و آنالیز خوش‌های تغییرات TOC در سازندهای شیلی کژدمی و گدوان میدان آزادگان محاسبه و مقایسه آن با TOC واقعی بررسی شده است.

زمین‌شناسی منطقه و میدان آزادگان

میدان نفتی آزادگان بزرگ‌ترین میدان نفتی ایران و یکی از بزرگ‌ترین میدان‌نفتی جهان است که در محدوده‌ای به وسعت ۲۰ در ۷۵ km در ۸۰ کیلومتری غرب اهواز در منطقه دشت آبادان واقع شده است. ظرفیت این میدان ۳۳ میلیارد بشکه تخمین زده شده بود، اما در سال ۱۳۸۷ لایه جدید نفتی با ظرفیت ۲/۲ میلیارد بشکه در این میدان کشف شد. میدان آزادگان بزرگ‌ترین میدان نفتی توسعه‌نیافته در جهان محسوب می‌شود. از سازندهای مهم موجود در این میدان می‌توان به سازند آهکی فهليان به عنوان مخزن، سازند شیلی-آهکی گدوان به عنوان پوش‌سنگ و سنگ منشأ، سازند آهکی داریان با خاصیت مخزنی، سازند شیلی کژدمی با خاصیت سنگ منشأ و سازند آهکی سروک با خاصیت مخزنی اشاره کرد. هر یک از این سازندها ویژگی خاص سنگ‌شناسی مربوط به خود را دارند و ضخامت آنها در قسمت‌های مختلف میدان با هم تفاوت دارد.

مقدمه

سنگ‌های منشأ عموماً شیل‌ها و سنگ آهک‌هایی هستند که حاوی مقادیر قابل ملاحظه‌ای از ماده آلی باشند^[۱]. سنگ منشأ به عنوان سنگی معرفی می‌شود که توانایی تولید و خارج کردن هیدروکربن کافی جهت تشکیل تجمعی از نفت یا گاز را داشته باشد. مهم‌ترین فاکتور کنترل کننده میزان نفت و گاز محتوای هیدروژن ماده آلی است. مقدار ماده آلی معمولاً به صورت مقدار کربن آلی کل (TOC)^[۱] گزارش شده که با تکنیک راک ایول محاسبه می‌شود. در این تکنیک ابتدا ۵۰ mg از پودر هر نمونه طی مرحله پیروولیز در دمای ۳۰۰ °C به مدت ۳ تا ۴ min حرارت داده می‌شود؛ سپس دمای کوره با یک برنامه دمایی ۲۵°C/min، تا دمای ۶۵°C بالا می‌رود، که این عمل منجر به شکست حرارتی کروزون و تولید هیدروکربن می‌شود. سپس مرحله اکسیدان آغاز می‌شود که طی آن دمای نمونه تا دمای ۸۵۰°C در یک اتمسفر مصنوعی سوزانده می‌شود تا تمام کربن موجود در نمونه خارج شود^[۲]. یکی از پارامترهایی که از این روش حاصل می‌شود و در این مطالعه مورد بحث است TOC است، که به صورت حاصل جمع کربن آلی پیروولیزشده و باقیمانده تعییف می‌شود^[۳]. امروزه به دلیل هزینه‌های زیاد آنالیزهای ژئوشیمیایی و نیاز به داده‌های فراوان، بهره جستن از روش‌های غیرمستقیم جهت تخمین ویژگی‌های ژئوشیمیایی مورد توجه فراوان قرار گرفته است. امکان توصیف وضعیت مواد آلی از طریق نگارهای درون‌چاهی از خصوصیات فیزیکی آنها نشئت می‌گیرد، بدین معنی که ویژگی‌های فیزیکی آنها تفاوت قابل ملاحظه‌ای با خصوصیات کانی‌های سنگ میزبانشان دارد. چگالی کمتر، سرعت صوت کمتر یا زمان عبور صوت بالاتر، غالباً مقدار اورانیوم بیشتر، مقاومت بالاتر، هیدروکربن و غنی‌شدنگی بیشتر از خصوصیات فیزیکی نگارها در مقابل سنگ‌های منشأ هستند. نگارهایی که عموماً برای ارزیابی سنگ‌های منشأ

باقی‌مانده تعریف می‌شود. در این مطالعه TOC ۱۶ نمونه مغزه حاصل از پیرولیز راک ایول در عمق‌های مختلف از دو سازند شیلی کردمی و سازند شیلی TOC آهکی گدوان استفاده شد. جدول ۱ مقادیر TOC مربوط به نمونه‌های دو سازند کردمی و گدوان را در اعماق مختلف نشان می‌دهد.

شبکه عصبی مصنوعی

شبکه عصبی یک سیستم پردازش اطلاعات است که در انجام وظایف خود مانند شبکه عصبی بدن عمل می‌کند و توانایی بسیار زیادی در انجام فرآیندهای یادگیری، آموزش و سازگار کردن ورودی‌ها و خروجی‌های مطلوب دارد^[۶]. این شبکه‌ها شامل چندین عنصر ساده از قبیل نورون، دندربیت و غیره هستند. هر نورون دارای ورودی است که در وزن مختص به خود ضرب می‌شود. هر نورون مصنوعی می‌تواند دارای ورودی‌های فراوان باشد، در حالی که تنها یک خروجی دارد. این ورودی‌ها با هم جمع و سپس به تابع فعال شبکه می‌شوند و در نهایت خروجی به دست می‌آید. شبکه‌های عصبی شبکه‌هایی هستند که سه لایه ورودی، میانی و خروجی دارند.

شکل ۱ ستون چینه‌شناسی مربوط به این میدان را نشان می‌دهد.

روش‌های مطالعه پیرولیز راک ایول

محتوای کربن آلی کل یکی از پارامترهای مهم در ارزیابی ژئوشیمیایی سنگ‌های منشأ حاوی هیدروکربن است. افزایش مقدار ماده آلی کل (TOC) احتمالاً نشان‌دهنده حضور سنگ منشأ و کاهش آن نشان‌دهنده کاهش گسترش سنگ منشأ است. پیرولیز راک ایول یکی از روش‌های استاندارد است که به صورت گستردگی برای ارزیابی پتانسیل زایشی هیدروکربن استفاده می‌شود. نتایج حاصل از پیرولیز راک ایول را یک ریزپردازشگر محاسبه می‌کند و نتایج به صورت فهرست‌ها و نگارهای ژئوشیمیایی ارائه می‌شوند. نتایج حاصل از آنالیزها شامل شناسایی نوع ماده آلی، محاسبه پتانسیل باقی‌مانده در نمونه‌ها، محاسبه کربن آلی کل نمونه (TOC) و اندازه‌گیری بلوغ حرارتی هستند. یکی از پارامترهایی که از این روش به دست می‌آید و در این مطالعه از آن استفاده می‌شود TOC است که به صورت حاصل جمع کربن آلی پیرولیزشده و

Age and Thickness of Stratigraphic Unit in well AZN-1					
Time Unit			Lithologic Unit		Formation Depth (m)
Era	Series	Stage	Group	Formation	Of Rotary Table
T E R. T.	Miocene		Fars	Aghajari	Ground surface
	Oligo-Miocene			Gachsaran	1309
	Eocene			Asmari	1775.5
	Paleocene			Pabdeh	2079
	Upper Cretaceous	Maastrichtian Campanian		Upper Gurpi	2351
		Campanian		Tongue-Tarbur	2439
M E Z O I C	U. Cretaceous	Santonian	Bange- stan	Lower Gurpi	2492
	Middel Cretaceous	Cenomanian		Ilam	2607
		Albian		Lafan	2690.5
		Aptian		Sarvak	2697
	Lower Cretaceous	Neocomian		Kazhdumi	3334
			Khami	Darian	3537.5
				Gadvan	3726
				Fahlian	4092
				Garau	4357.5
				Final Depth	4643

Unconformity

شکل ۱ ستون چینه‌شناسی و ضخامت لایه‌های مختلف میدان آزادگان در چاه شماره یک (AZN-1).

جدول ۱ داده‌های TOC حاصل از خرده‌های حفاری.

شماره نمونه	عمق مربوطه (m)	مقدار (% wt) TOC
۱	۳۳۳۵	۱/۳۶
۲	۳۳۴۵	۱/۱۴
۳	۳۳۶۰	۱/۳۶
۴	۳۴۴۵	۰/۵۹
۵	۳۷۳۰	۲
۶	۳۷۴۰	۲/۵۳
۷	۳۷۵۰	۲/۱۶
۸	۳۷۶۰	۱/۸۷
۹	۳۷۷۰	۲/۰۸
۱۰	۳۸۰۰	۱/۵۷
۱۱	۳۸۱۰	۲/۰۴
۱۲	۳۹۰۰	۱/۴۲
۱۳	۳۹۲۰	۱/۶۷
۱۴	۳۹۴۰	۱/۶۱
۱۵	۴۰۶۰	۲/۵۸
۱۶	۴۰۷۸	۰/۹۱

دارند[۸]. آنالیز خوشه‌ای شامل سه مرحله زیر است:

۱- پیدا کردن شباهت یا اختلاف بین هر جفت از مشاهدات موجود در مجموعه داده‌ها؛
۲- گروه‌بندی مشاهدات به صورت درخت خوشه‌ای پلکانی؛

۳- مشخص کردن محل برش روی درخت پلکانی.
روش استفاده شده در این مطالعه شامل آنالیز خوشه‌ای به وسیله MRGC^۱ است. هر یک از الگوریتم‌ها با روش‌های محاسباتی خاص خود، از روی داده‌های لاغ ورودی در چاه، خوشه‌هایی را تعیین و تفکیک می‌کنند. خوشه‌ها به صورت گراف‌هایی با الگوهای مشخص قابل مشاهده هستند. از بین دو روش خوشه‌سازی، روش MRGC به دلیل قابلیت‌های محاسباتی و نحوه خوشه‌بندی به عنوان یک روش برتر معروف می‌شود. این روش بدون دخالت کاربر قادر به تفکیک رخساره‌های^۲ آلتی است.

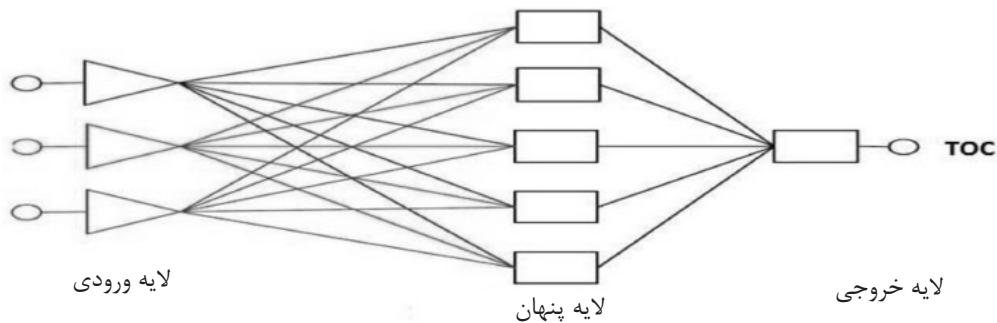
1. Multi-Resolution Graph-Based Clustering
2. Facies

در این نوع شبکه‌ها اکثراً از دو نوع تابع sigmoid و purlin برای آموزش شبکه استفاده می‌شود. فرآیند آموزش شبکه به نحوی است که ابتدا ورودی (اطلاعات نگارها) به نورون‌های لایه ورودی داده و پس از محاسبه اختلاف خروجی شبکه و خروجی مطلوب، خطای شبکه برگردانده می‌شود و وزن‌ها مجدداً، در جهت کاهش خطای خود را با شرایط جدید سازگار می‌کنند.

برای کاهش خطای و رسیدن به نتیجه مطلوب فرآیند آموزش چندین بار تکرار می‌شود تا هدف نهایی به دست آید[۷] (شکل ۲).

آنالیز خوشه‌ای یا خوشه‌سازی

هدف از آنالیز خوشه‌ای تقسیم‌بندی مجموعه داده‌ها به گروه‌های مشخص براساس اندازه‌گیری شباهت یا تفاوت گروه‌های داده می‌شود در هر گروه بیشترین شباهت را با یکدیگر و بیشترین تفاوت را با داده‌های موجود در گروه‌های دیگر



شکل ۲ شبکه عصبی مصنوعی براساس داده‌های ورودی و خروجی.

سنگ تابع مقدار کانی‌های رسی سنگ است، اما اورانیوم به شکل درجaza از آب دریا رسوب می‌کند یا به صورت تخریبی و به شکل قطعات سنگ از مکان دیگر به محیط رسوب‌گذاری سنگ منشأ وارد و در نهایت همراه با سنگ منشأ در یک محیط احیایی نهشته می‌شود و به هنگام نگاربرداری، نگار اشعه گاما مقدار بالایی از آن را نمایش می‌دهد. در نگار چگالی بهدلیل کمتر بودن چگالی ماده آلی نسبت به ماتریکس سارنده سنگ، به صورت قابل توجهی افت نگار چگالی مشاهده می‌شود.

وجود سنگ منشأ باعث کاهش سرعت صوت در سازنده و یا افزایش زمان عبور صوت می‌شود که باعث می‌شود نگار صوتی افزایش زمان عبور صوت را ثبت کند. در نگار نوترون نیز به دلیل وجود هیدروژن موجود در سنگ منشأ می‌توان افزایش نگار نوترون را مشاهده کرد. در مورد نگارهای مقاومت نیز یافته‌ها نشان می‌دهند که این نگارها بسته به بلوغ ماده آلی قرائت بالایی را در مقدار مقاومت نشان می‌دهند که هر چه بلوغ بیشتر باشد، مقدار مقاومت نیز بیشتر است [۹].

روش کار و بحث

تعیین همبستگی بین نگارهای پتروفیزیکی و TOC

در این مرحله با کمک نرم‌افزار ژئولوگ مقادیر ضرایب همبستگی بین نگارهای ورودی در شبکه عصبی مصنوعی و داده‌های TOC حاصل از پیرویز راک ایول محاسبه شده است.

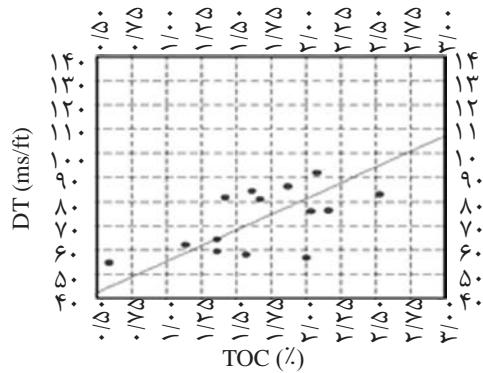
اما در روش‌های دیگر «کاربر» با به کارگیری اطلاعات زمین‌شناسی خود تعداد خوشها را تعیین می‌کند. بعد از تفکیک خوشها در روش MRGC بهترین خوشها با بالاترین مقدار ماده آلی (TOC) در هر چاه با توجه به نگارهای موجود در آن تعیین می‌شود. در کنار روش MRGC روش AHC^۱ نیز قرار داده شده که فقط برای نشان دادن برتری روش MRGC در تفکیک خوشهاست. پاسخ نگارهای مختلف در برابر لایه‌های سنگ منشأ

برای اکتشاف و شناخت یک منطقه نفت‌خیز عناصر و فرآیندهایی که موجب شکل‌گیری نفت و گاز شده‌اند باید مطالعه شوند. یکی از این عناصر سنگی است که نفت و گاز را به وجود آورده است و به نام سنگ منشأ شناخته می‌شود. مهم‌ترین ویژگی سنگ منشأ داشتن مواد آلی باقی‌مانده از جانوران گذشته است. برای یافتن سنگ منشأ در منطقه نفت‌خیز روش‌ها و آزمایش‌های مختلفی وجود دارند. هر کدام از نگارهای پتروفیزیکی پاسخ متفاوتی در برابر سنگ‌های منشأ از خود نشان می‌دهند.

از سنگ‌های رسوبی به شکل طبیعی اشعه گاما ساطع می‌شود که دارای سه منشأ است: ایزوتوب عنصر پتاسیم، توریم و اورانیوم. اشعه گامای این ایزوتوب‌های رادیو اکتیو مقدار انرژی خاصی دارند که قابل تفکیک در دستگاه‌های اندازه گیری است و مقادیر هر کدام از این عناصر در نگارهای گامای اسپکتروال مشخص می‌شوند. پتاسیم و توریم اغلب در کانی‌های رسی دیده می‌شوند و مقدار آنها در

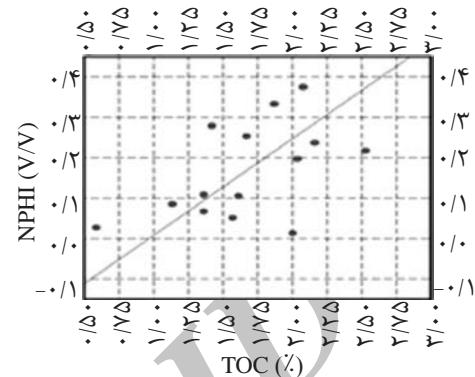
۱. Adaptive Heuristic Critic

شکل‌های مربوطه در زیر ارائه شده‌اند (شکل‌های ۳ تا ۸).

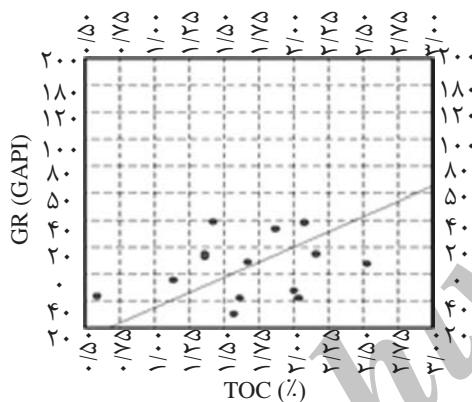


شکل ۴ نمودار TOC در مقابل نگار DT.

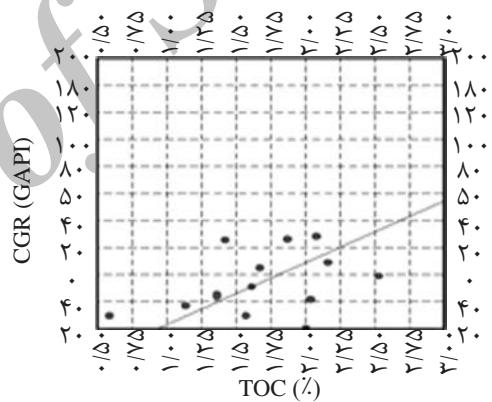
کلیه نمودارهای ترسیم شده در زیر براساس خصوصیات پاسخ نگارها در برابر سنگ منشأ ترسیم شده‌اند. مقادیر ضریب همبستگی همراه با



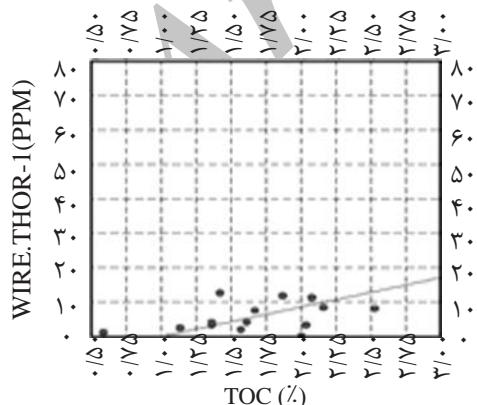
شکل ۳ نمودار TOC در مقابل نگار NPHI.



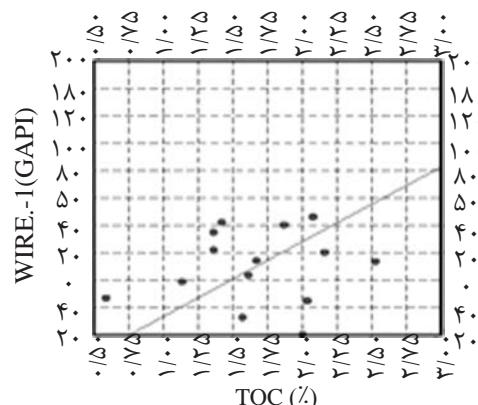
شکل ۶ نمودار TOC در مقابل نگار GR.



شکل ۵ نمودار TOC در مقابل نگار CGR.



شکل ۸ نمودار TOC در مقابل نگار THOR.



شکل ۷ نمودار TOC در مقابل نگار SGR.

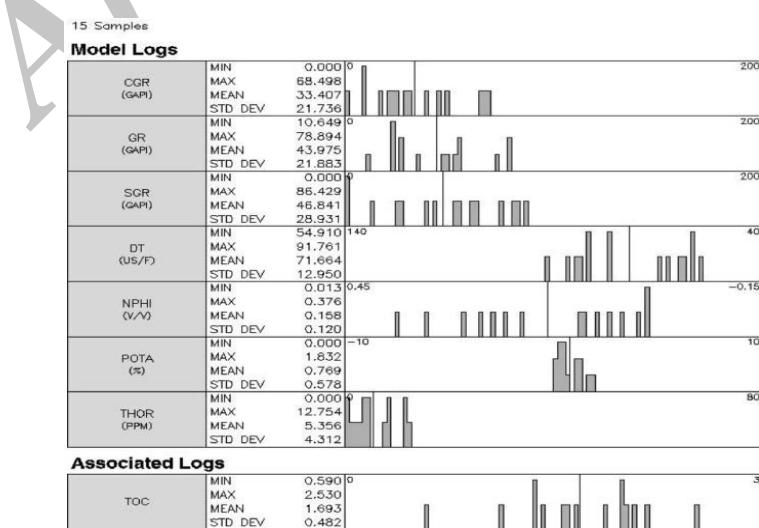
پس از تخمین داده‌های مصنوعی، با ترسیم نمودارهای متقطع مقادیر ضریب همبستگی داده‌های TOC تخمین‌زده شده در برابر نگارهای ورودی محاسبه می‌شوند که این مقادیر در شکل‌های زیر ارائه شده‌اند (شکل‌های ۱۰ تا ۱۵)

ضرایب همبستگی در این نمودارها مقادیر بسیار خوبی را نشان می‌دهند که به تخمین نگار TOC بسیار کمک می‌کنند. ضرایب همبستگی برای اکثر نمودارها بالای ۹۰٪ هستند که می‌توان آن را عالی TOC ارزیابی کرد. سپس در مرحله بعد بین مقادیر TOC واقعی و مقادیر TOC تخمین‌زده شده توسط شبکه عصبی اعتبارسنجی برقرار و برای آنها نموداری ترسیم شده است که دارای ضریب همبستگی مشخصی است. مقدار ضریب همبستگی بین دسته داده ۷۱٪ است. نمودار و مقدار همبستگی بین این دو دسته داده را می‌توان در شکل ۱۶ مشاهده کرد. در نهایت با کمک TOC تخمین‌زده شده به‌وسیله شبکه عصبی نگار کردن آلى کل همراه با سایر نگارها ترسیم و در ادامه از این نگار برای مشخص کردن زون‌های ژئوشیمیایی با استفاده از آنالیز خوش‌های استفاده شده است.

بیشترین مقدار ضریب همبستگی داده‌های TOC همراه با نگار صوتی ۵۸٪ و کمترین مقدار ۱۰٪ است که نگار TOC همراه با نگار SGR بوده است.

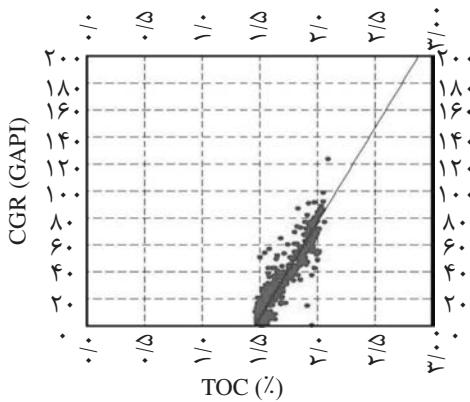
انتخاب ورودی‌های مناسب

شبکه عصبی موردنیاز در این مطالعه با کمک نرم‌افزار ژئولوگ طراحی شده است. انتخاب درست نگارهای ورودی نقش مهمی را در مدل تهیه شده برای شبکه عصبی و آنالیز خوش‌های ایفا می‌کند. مقایسه نشان می‌دهد که نگارهای تخلخل نوترن، صوتی، GR، CGR، SGR و توریم بیشترین همبستگی را با TOC دارند. عموماً اندیس هیدروژن^۱ در مواد آلی به دلیل بالا بودن محتوای هیدروژن بالاست [۱۰]. بنابراین تخلخل نوترن در بازه‌های غنی از مواد آلی افزایش می‌یابد. زمان انتقال صوت تابعی از سنگ‌شناسی سازند، تخلخل و مدل توزیع سیال در سازند است. مقدار TOC با افزایش مقادیر DT GR، CGR، SGR و توریم افزایش پیدا می‌کند [۱۱]. مدل نگارهای ورودی برای شبکه عصبی و همچنین آنالیز خوش‌های شامل نگارهای ذکر شده به همراه نگار پتاسیم است. از داده‌های TOC مغزه نیز به عنوان نگار ناظر استفاده شده است. شکل ۹ مدل نگارهای ورودی برای شبکه عصبی و آنالیز خوش‌های را نشان می‌دهد:

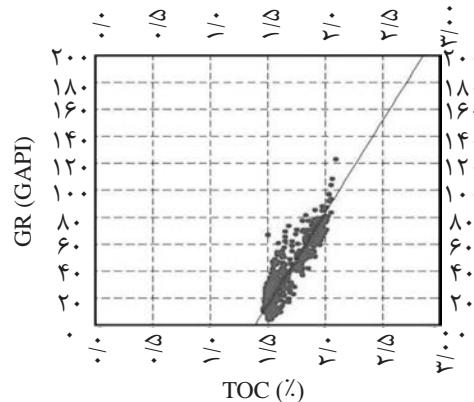


شکل ۹ مدل نگارهای ورودی برای شبکه عصبی و آنالیز خوش‌های.

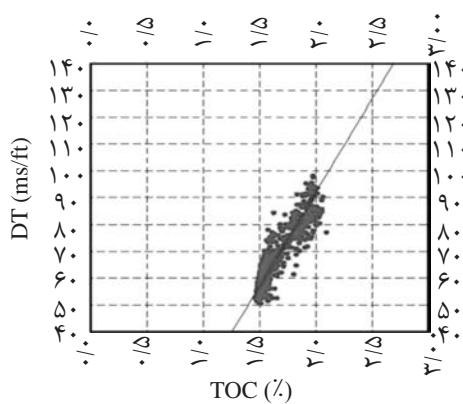
1. Hydrogen Index (HI)



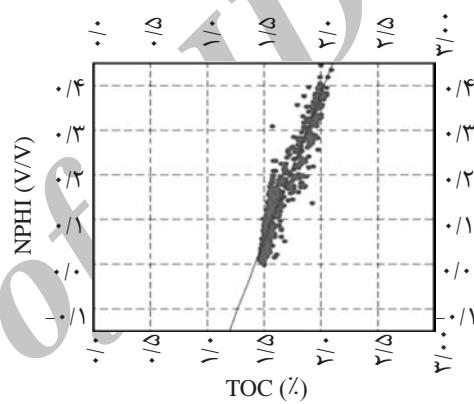
شکل ۱۱ نمودار TOC تخمین‌زده شده در مقابل نگار.CGR



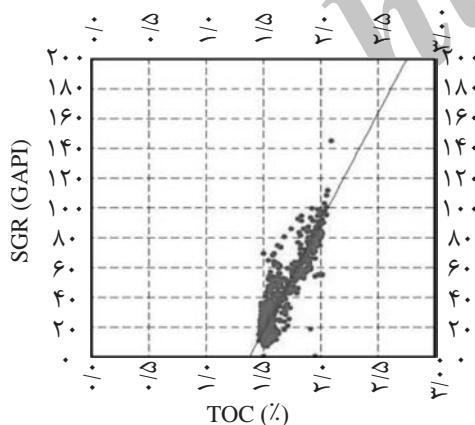
شکل ۱۰ نمودار TOC تخمین‌زده شده در مقابل نگار.GR



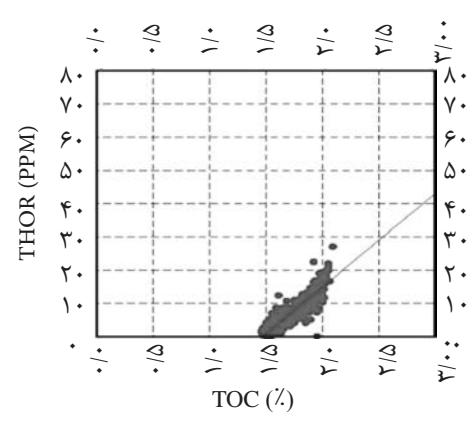
شکل ۱۳ نمودار TOC تخمین‌زده شده در مقابل نگار.DT



شکل ۱۲ نمودار TOC تخمین‌زده شده در مقابل نگار.NPHI



شکل ۱۵ نمودار TOC تخمین‌زده شده در مقابل نگار.SGR

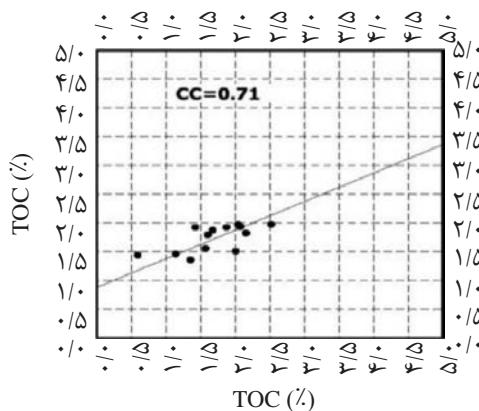


شکل ۱۴ نمودار TOC تخمین‌زده شده در مقابل نگار.THOR

داده‌ها، پیشنهاد بهترین تعداد خوشها به صورت خودکار، استفاده از دسته داده‌هایی با ترکیبات بسیار پیچیده، استفاده از کمترین پارامترها و عدم حساسیت به تغییرات آنها و عدم محدودیت در نوع و تعداد داده‌ها و خوشها هستند.

آنالیز خوشها

ویژگی‌هایی که یک روش مناسب باید برای انجام عملیات خوشسازی داده‌های نگار داشته باشد شامل قدرت شناسایی گروه‌های طبیعی داده‌های نگار، نداشتن دانش قبلی در ارتباط با



شکل ۱۶ نمودار TOC حاصل از مغزه در مقابل TOC تخمین‌زده شده.

ستون آخر نیز میزان TOC تخمین‌زده برای هر فاسیس مشخص شده است. در شکل ۱۸ به راحتی می‌توان برتری روش MRGC نسبت به AHC را در تفکیک خوشها مشاهده کرد.

به همین ترتیب می‌توان برای سایر رخساره‌ها براساس مقدار TOC آنها از بیشترین به کمترین مقدار به صورت زیر اولویت‌بندی کرد: رخساره شماره ۷، رخساره شماره ۶، رخساره شماره ۱، رخساره شماره ۴، رخساره شماره ۳، رخساره شماره ۵ و رخساره شماره ۲. هر کدام از این رخساره‌ها دارای رنگ مخصوص به خوداند که این رنگ‌ها شناسایی آنها را در مدل ارائه شده آسان‌تر می‌کند. این رخساره‌ها را می‌توان در شکل ۱۸ مشاهده کرد.

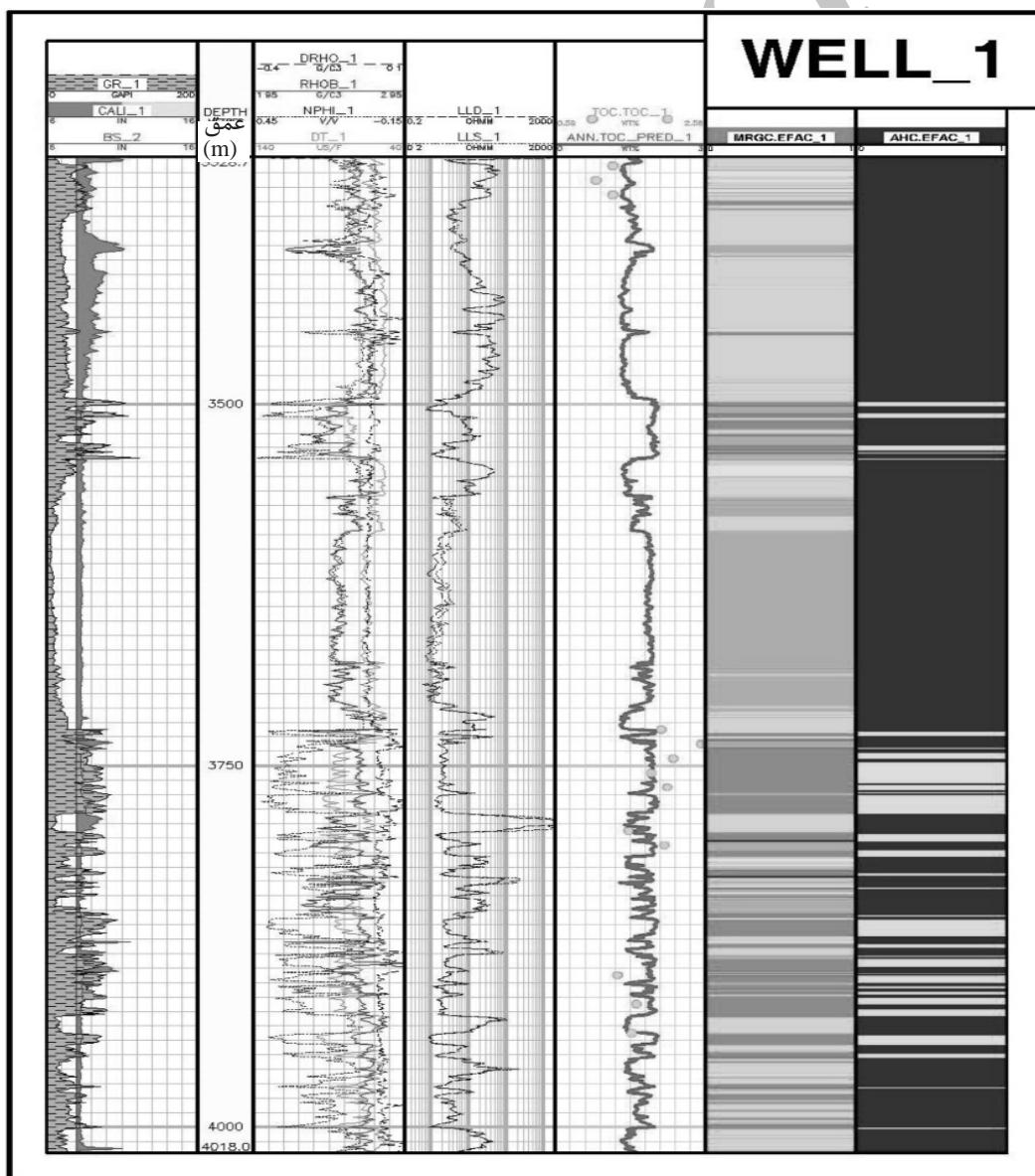
در این شکل می‌توان رخساره‌هایی را دید که کربن آلی TOC تخمین‌زده آنها در ستون شماره ۵ ارائه شده است و به همراه آن داده‌های TOC مغزه نیز مشاهده می‌شوند. در یک ستون MRGC مجزا نیز فاسیس‌های مربوط به روش‌های AHC با الگوهای متفاوت نمایش داده شده است که با استفاده از این الگوهای به راحتی می‌توان پراکندگی مقدار کربن آلی کل را برای سنگ‌های منشأ ارزیابی کرد.

1. Hetrogen

روش MRGC یکی از محدود روش‌های غیرپارامتریک و بسیار مناسب برای مطالعه و تحلیل خوشها داده‌های حاصل از نگاره‌است که ویژگی‌های ذکر شده را دارد. در این مطالعه داده‌های ورودی اصلی آنالیز خوشها شامل نگاره‌ای نوترن، صوتی، GR، CGR، SGR، توریم و پتاسیم است. افزایش میزان ناهمگنی در سنگ‌های منشأ افزایش تعداد خوشها را در پی خواهد داشت. نتایج نشان می‌دهند که تشخیص ۷ خوش به بیشترین تناسب را با مطالعات زمین‌شناسی اولیه در منطقه دارد. در این مرحله به وسیله آنالیز خوشها الکتروفاسیس‌های مربوط به نگاره‌ای پتروفیزیکی استخراج شدند و تعداد الکتروفاسیس‌هایی که به وسیله روش MRGC تعیین شده‌اند ۷ مورد بوده است که هر کدام مقادیر متفاوتی کربن آلی داشتند. بیشترین مقدار کربن آلی مربوط به فاسیس شماره ۷ برابر با ۲/۲۹ است. کمترین مقدار کربن آلی نیز مربوط به فاسیس شماره ۲ برابر با ۱/۱ است. به طور دقیق‌تر از روش آنالیز خوشها برای تعیین زون‌های ژئوشیمیایی با مقادیر مختلف کربن آلی استفاده شده است و از این طریق به راحتی می‌توان مشخص کرد در کدام عمق سنگ منشأ محتوای کربن آلی بالاتر و در کدام عمق سنگ منشأ محتوای کربن آلی کمتری دارد. در شکل ۱۷ نیز تفکیک الکتروفاسیس‌های مربوط به آنالیز خوشها مشاهده می‌شود. در

	FACIES	WEIGHT	GR	NPHI	RHOB	LLD	POTA	THOR	TOC_PRED
1	1	213	25.52	0.37	2.39	2.78	1.58	9.41	1.52
2	2	757	62.68	0.31	2.60	3.80	1.19	10.45	1.10
3	3	287	81.72	0.21	2.51	3.03	0.28	4.76	1.35
4	4	1563	37.36	0.08	2.64	16.67	0.43	2.22	1.38
5	5	306	36.79	0.06	2.68	22.17	0.43	2.48	1.26
6	6	1257	14.53	0.17	2.49	1.20	0.18	1.33	2.03
7	7	1301	11.61	0.26	2.34	0.35	0.14	0.39	2.29

شکل ۱۷ فاسیس‌های مربوط به چاه.



شکل ۱۸ نمایش نگار TOC تخمین‌زده شده و TOC های واقعی همراه با فاسیس‌های سنگ منشأ.

کارایی شبکه عصبی طراحی شده خوب و نگار کربن آلی کل تخمین زده شده دارای ضریب همبستگی ۷۱٪ با داده های TOC واقعی حاصل از مغزه بوده است. همچنین نتایج حاصل از آنالیز خوشة قابل قبول اند و نشان می دهند که تشخیص ۷ خوشه با کمک روش MRGC بیشترین تناسب را با مطالعات زمین شناسی اولیه سنگ های منشأ این میدان دارد و نیز می توان گفت که روش MRGC قابلیت بالاتری در تفکیک خوشه ها نسبت به روش AHC دارد. شبکه عصبی کمک شایانی در تخمین نگار TOC کرده است و استفاده از روش آنالیز خوشه ای برای مشخص کردن زون های ژئوشیمیایی در کنار نگار TOC بسیار خوب ارزیابی می شود.

تشکر و قدردانی

در پایان از حمایت های شرکت مهندسی و توسعه نفت (متن) کمال قدردانی و تشکر را داریم.

همراه با نگار TOC تخمین زده شده و رخساره های روش MRGC در ستون های جداگانه نیز نگاره های اشعه گاما، تخلخل و مقاومت ارائه شده اند تا با استفاده از پاسخ آنها شناسایی سنگ های منشأ آسان تر شود.

نتیجه گیری

نتایج به دست آمده از شبکه عصبی مصنوعی نتایجی قابل قبول با مقدار ضریب همبستگی بالا هستند به طوری که در بالاترین مقدار ضریب همبستگی ۹۴٪ رسیده است (برای نگار NPHI) که مقداری بسیار خوب است. نگار TOC تخمین زده شده انطباق خوبی در مقابل لایه های شیلی از خود شان می دهد. در عمق های ۳۷۵۱ و ۳۷۶۵ m از دقت ۱۰۰٪ داده های TOC واقعی با نگار کربن آلی کل تخمین زده شده مشاهده می شود که این نشان از دقیقیت بالای شبکه عصبی طراحی شده دارد. در کل

مراجع

- [2]. Tissot B. and D. H., *Petroleum Formation and Occurrence*, 2nd ed. Springer Verlag, Berlin 1984.
- [3]. Hunt J. M., *Petroleum Geochemistry and Geology*, : 2nd ed., W. H. Freeman and Company, New York, p. 743, 1996 .
- [4]. Behar F., Beaumont V., and Pentea B., "Rock-Eval 6 Technology, Performances and Developments," Oil & Gas Science and Technology, Rev. IFB, Vol. 56, No. 2, pp.111-134, 2001.
- [5]. Dellenbach J., Espitalie J., and Lebreton F., "Source Rock Logging", Transactions of 8th European SPWLA Symposium, paper D, 1983.
- [6]. Al-Qahtani F. A. "Porosity prediction using artificial neural network," M.Sc. Dissertation, Morgantown Virginia University, 2000.
- [7]. Callan R., "The essence of neural networks," Southampton Institute. Prentice Hall Europe, 1999.
- [8]. WardJr., J. H., "Hierarchical grouping to optimize an objective function," Stat. Assoc., Vol. 48, pp. 236–244, 1963.
- [9]. Meyer B. L., and Nederlof M. H., "Identification of source rocks on wireline logs by density/resistivity and sonic transit time/ resistivity cross plots," AAPG Bulletin, Vol. 68, pp. 121–129, 1984.
- [10]. Schmoker J. W, "Determination of organic-matter content of Appalachian Devonian shales from gamma-ray logs," AAPG Bulletin, Vol. 65, pp. 2165–2174, 1981.
- [11]. Meyer B. L., and Nederlof M. H., "Identification of source rocks on wireline logs by density/resistivity and sonic transit time/ resistivity cross plots," AAPG Bulletin, Vol. 68, pp. 121–129, 1984.