

کاربرد تحلیل مؤلفه‌ی اصلی در تفسیر افق‌های

لرزه‌یی

حمد ثابتی (کارشناس ارشد)

گروه معدن، دانشگاه صنعتی برجه‌ند

عبدالرحیم جواهریان (استاد)

استاد دانشکده هندسی نفت، دانشگاه صنعتی امیرکبیر

بابک نجار اعرابی (دانشیار)

دانشکده هندسی برق و کامپیوتر، دانشگاه تهران

مجله‌ی علمی دینامیک پنجاه و پنجمین دوره
۱۳۸۸، شماره‌ی پنجم، پیاپی‌ی سیم، صفحه ۹۰-۹۴، [پادشاهی فن]

یکی از مهم‌ترین مراحل تفسیر داده‌های لرزه‌یی، ریابی افق‌های خاصی است که از نظر چینه‌شناسی حائز اهمیت‌اند. وجود نویه در داده‌ها این مرحله از تفسیر را دچار مشکل می‌کند. در این نوشتار، با بهکارگیری روش تحلیل مؤلفه‌ی اصلی و انتخاب پنجره‌یی بریک از مقطع مهاجرت داده شده، که در آن بازتاب‌ها^۱ تقریباً افقی‌اند، یک ردلرزه به دست می‌آید که در آن نویه تضعیف شده و افق‌های ضعیف ممکن است آشکار شوند. در این مطالعه، این روش با استفاده از برنامه‌نویسی در محیط MATLAB روی داده‌های مصنوعی و واقعی اعمال شده است. مدل مصنوعی اول همان مدل لایه‌های افقی، و مدل مصنوعی دوم یک طاقدیس است که در هر دو مدل لایه‌هایی با اختلاف مقاومت صوتی کم تعبیه شده است. در مدل‌های مصنوعی نوع موجک لرزه‌یی، فرکانس غالب آن و پهنای پنجره‌یی انتخابی داده مورد ارزیابی قرار گرفته است. نتایج به دست آمده نشان می‌دهد که این روش قادر است بازتاب‌های ضعیف را تا نسبت سیگنال به نویه‌ی $1/2^{\circ}$ بر روی مقاطع لرزه‌یی مصنوعی آشکار کند. نتایج حاصل روی مدل طاقدیس نشان می‌دهد که انتخاب پنجره‌ی داده در محل بازتاب‌های افقی شرط لازم برای کارایی این روش است. همچنین بازدهی این روش به نوع موجک لرزه‌یی بستگی ندارد. داده‌ی واقعی استفاده شده، قسمتی از مقطع لرزه‌یی منطقی جفیر در جنوب غربی ایران است.

hamid.sabeti@gmail.com
javaheri@ut.ac.ir
araabi@ut.ac.ir

وازگان کلیدی: تجزیه‌یی بردار تکین، تحلیل مؤلفه‌ی اصلی، مقدار ویژه، بردار ویژه، ریابی افق لرزه‌یی.

۱. مقدمه

که مشخصات موجک لرزه‌یی با داده‌ی آموزش تفاوت داشته باشد، این روش دارای خطای زیادی است. محققان دیگری نیز در سال‌های ۱۹۹۹ و ۲۰۰۰ انواعی از شبکه‌های عصبی مصنوعی ارائه دادند.^[۲,۳] استفاده از روش‌های شبکه‌ی عصبی از دقت زیادی برخوردار است، اگرچه اجرای الگوریتم‌های آن بسیار زمان بر است. در این نوشتار با انتخاب قسمتی از مقطع لرزه‌یی با بازتاب‌های افقی، به عنوان ورودی الگوریتم تحلیل مؤلفه‌ی اصلی، یک ردلرزه به دست می‌آید که پنجره‌ی حاصل از آن در تفسیر افق‌های لرزه‌یی قابل استفاده است. در ادامه ضمن تشرییح نظریه‌ی روش مورد استفاده، نتایج حاصل از اعمال این روش بر روی مدل مصنوعی لایه‌های افقی، مدل طاقدیس و همچنین داده‌های لرزه‌نگاری یکی از مناطق نفتی جنوب غربی ایران ارائه شده است. در قسمت مدل‌های مصنوعی پهنای پنجره‌ی انتخابی، نوع موجک لرزه‌یی و همچنین افقی یا شبکه‌هایی مورد بررسی قرار گرفته است.

در بسیاری از اهداف اکتشافی، لازم است مفسر بازتاب‌هایی را که از نظر ستون چینه‌شناسی منطقه اهمیت دارند بیابد و آنها را در امتداد مقاطع لرزه‌یی دنبال کنند. این فرایند ممکن است با استفاده از الگوریتم‌های متعدد و به صورت خودکار انجام شود. به طور کلی ریابی‌های خودکار^۲ با فرض این که داده‌ها پیوسته باشند، به تغییرات نسبت سیگنال به نویه حساس‌اند.^[۱] نویه باعث پنهان شدن بازتاب‌های ضعیف می‌شود و دنبال کردن آنها را در مقاطع لرزه‌یی مشکل می‌سازد. تحلیل مؤلفه‌ی اصلی^۳ روشی برای یافتن وایستگی خطی بین متغیرهای است.^[۴,۵] با هر ترکیب خطی از متغیرهای موجود در داده، یک مؤلفه‌ی گفته می‌شود.^[۶] تحلیل مؤلفه‌ی اصلی، یکی از ابزارهای کاهش بعد داده‌ها به شمار می‌رود. در سال ۱۹۹۶، ریابی افق‌های لرزه‌یی با استفاده از شبکه‌های عصبی مصنوعی ارائه شد.^[۷] اما در صورتی

۲. روش‌شناسی

۱.۲. تجزیه‌ی مقدار تکین

قبل از استفاده از داده‌های ورودی، داده‌ها نرمال می‌شوند تا همه‌ی مقادیر در یک بازه مشابه قرار بگیرند. در این نوشتار، از میان روش‌های مختلفی که برای نرمال‌کردن داده‌ها وجود دارد، رابطه‌ی ۲ بدین منظور مورد استفاده قرار گرفته است:

$$\nu_{st} = \frac{\nu_r - m}{\sigma} \quad (2)$$

که در آن ν_{st} مقدار نرمال شده، ν_r مقدار خام، m و σ به ترتیب میانگین و انحراف معیار داده‌ی خام است. بعد از نرمال‌کردن داده‌ها مقدار میانگین و انحراف معیار هر متغیر به ترتیب صفر و ۱ می‌شود.^[۱۲]

۴.۲. ماتریس کوواریانس

هر درایه‌ی ماتریس کوواریانس مطابق رابطه‌ی ۳ به دست می‌آید:

$$C_{xy} = \frac{1}{N-1} \sum_{i=1}^N (x_i - m_x)(y_i - m_y) \quad (3)$$

که در آن C_{xy} مقدار کوواریانس متقابل متغیرهای x و y ؛ m_x و m_y میانگین متغیرهای x و y ؛ N تعداد کل نمونه‌های هر متغیر است. درایه‌های قطر اصلی ماتریس کوواریانس همان انحراف معیار متغیرهاست. درایه‌های ماتریس همیستگی نظیر به نظری درایه‌های ماتریس کوواریانس، و به‌کمک رابطه‌ی ۴ ساخته می‌شوند:

$$R_{xy} = \frac{C_{xy}}{\sigma_{xx} \sigma_{yy}} \quad (4)$$

که در آن R_{xy} مقدار همیستگی، C_{xy} مقدار کوواریانس بین متغیر x و y ، و σ_{xx} و σ_{yy} به ترتیب انحراف معیار متغیر x و y است. در حالتی که داده‌های متغیرهای x و y با استفاده از رابطه‌ی ۲ نرمال شده باشند، ماتریس کوواریانس با ماتریس همیستگی برابر است.

۵. مقادیر ویژه و بردارهای ویژه

با استفاده از رابطه‌ی ۱ مقادیر ویژه و بردارهای ویژه‌ی ماتریس کوواریانس داده‌ها به دست می‌آیند. با بررسی مقادیر ویژه، مؤلفه‌هایی که بیشترین سهم را در پراکنندگی داده‌ها دارند، مشخص می‌شوند. به‌این منظور مقادیر ویژه و بردارهای ویژه‌ی متناظر با آن - به ترتیب نزولی مرتب می‌شوند. بردار ویژه‌نظیر بیشترین مقدار ویژه، جهتی را مشخص می‌کند که بیشترین سهم را در پراکنندگی داده‌ها در فضای برداری ویژگی ۵ دارد. با تصویرکردن داده‌ها روی اولین مؤلفه‌ی اصلی، بعد بردار ویژه به ۱ کاهش می‌یابد.

استفاده از این روش در علم لرزه‌شناسی اولین بار در سال ۱۹۸۲ و با استفاده از تحلیل مؤلفه‌ی اصلی برای گروه‌بندی ردیله‌زه^۶ بیان شد.^[۱۳] پس از آن در سال‌های ۲۰۰۳ و ۲۰۰۶، از تحلیل مؤلفه‌ی اصلی به منظور کاهش ابعاد نشانگرهای لرزه‌بی و حذف داده‌های اضافی^۷ و نویه استفاده شد.^[۱۴] محققین این امر کاربرد این روش در مرور مقاطع لرزه‌بی مهاجرت داده شده را بررسی نکردند، بلکه از این روش فقط برای کاهش بعد داده‌های نشانگرهای لرزه‌بی و درنتیجه کاهش حجم حافظه و محاسبات مورد نیاز استفاده کردند.

«تجزیه‌ی مقدار تکین»^۸ یکی از روش‌های تجزیه‌ی ماتریسی است که در حالت خاص، هنگامی که ماتریس مربعی باشد، به تجزیه‌ی مقادیر ویژه و بردارهای ویژه تبدیل می‌شود. هر ماتریس $A_{m \times n}$ را می‌توان به صورت حاصل ضرب یک ماتریس متعامد $U_{m \times n}$ ، یک ماتریس قطری $S_{n \times n}$ با درایه‌های مثبت یا صفر (همان مقادیر تکین) و ترانهاده‌ی یک ماتریس متعامد $V_{n \times n}$ نوشت:

$$A_{m \times n} = U_{m \times n} S_{n \times n} V_{n \times n}^T \quad (1)$$

در صورتی که ماتریس A مربعی باشد، ماتریس‌های U و S و V هر سه مربعی خواهند بود و ماتریس‌های U و V یکسان می‌شوند. در این صورت، درایه‌های قطر اصلی ماتریس S معرف مقادیر ویژه، و ستون‌های ماتریس U یا V معرف بردارهای ویژه‌ی ماتریس A هستند.^[۸]

۲. تحلیل مؤلفه‌ی اصلی

تحلیل مؤلفه‌ی اصلی، روشی آماری برای کاهش بعد داده‌هاست.^[۹] با استفاده از این تحلیل می‌توان در فضای چندبعدی داده‌ها جهاتی را یافت که در راستای آنها داده‌ها بیشترین واریانس را دارند.^[۱۰] بنابراین با تصویرکردن داده‌ها بر این جهات می‌توان از بعد داده‌ها کاست بدون این که اطلاعات قبل توجهی از آن حذف شود. یکی از روش‌های تحلیل مؤلفه‌ی اصلی، محاسبه‌ی مؤلفه‌های اصلی از روی ماتریس کوواریانس است. مراحل مختلف این تحلیل در شکل ۱ نشان داده شده است.



شکل ۱. مراحل تحلیل مؤلفه‌ی اصلی از روی ماتریس کوواریانس.^[۱۶]

۳. اعمال روش روی داده‌های لرزه‌یی

این روش با استفاده از برنامه‌نویسی در محیط MATLAB، بر روی دو مدل مصنوعی و همچنین داده‌یی واقعی اعمال شده است.

۱.۳ آماده‌سازی داده‌ها

اگر از دیدگاه آماری به داده‌های لرزه‌یی توجه شود، در هر ردیفرزه و برای هر نمونه‌ی زمانی، مشاهده‌یی به دست می‌آید که همان دامنه‌ی سیگنال در زمان و مکان خاص است. معمولاً در مقطع لرزه‌یی شرایطی که در آن بازتاب‌ها تقریباً افقی باشند یافته می‌شود. در این شرایط با انتخاب یک پنجره‌ی زمانی باریک می‌توان فرض کرد که در محدوده‌یی کوچک، برای هر نمونه‌ی زمانی تعداد بیشتر از یک مشاهده در اختیار است. به عبارت دیگر، انتخاب این پنجره معادل این است که از یک محدوده‌ی مکانی برای هر نمونه‌ی زمانی به تعداد ردیفرزه‌های آن پنجره، مشاهده وجود دارد. بنابراین یک فضای برداری ویژه از داده‌ها به دست می‌آید. این فضای برداری ویژه آماده‌ی ورود به الگوریتم تحلیل مؤلفه‌ی اصلی خواهد بود.

۲.۳ مدل لایه‌های افقی

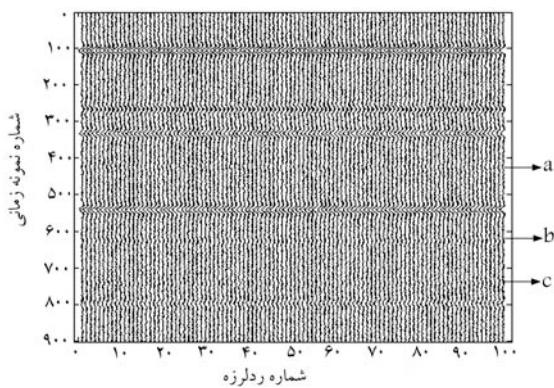
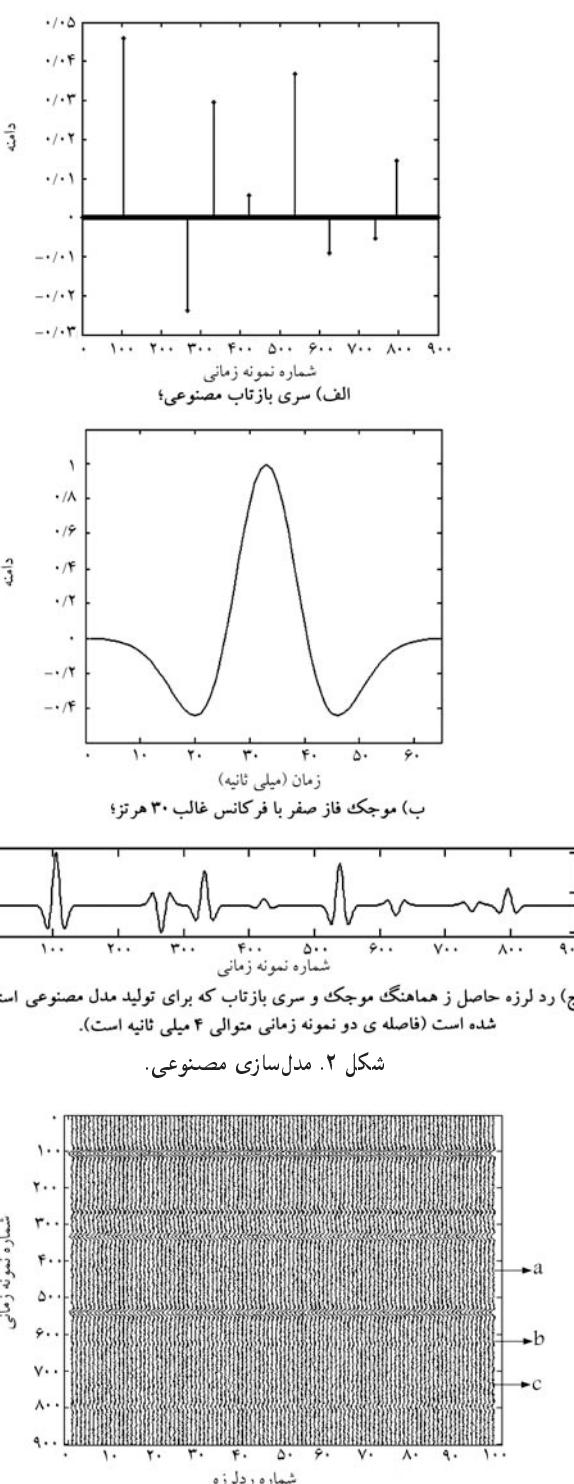
سری بازتاب مصنوعی استفاده شده برای تولید مقطع لرزه‌یی در شکل ۲ الف نشان داده شده است. موجک استفاده شده، موجک ریکر با فاز صفر و فرکانس غالب ۳۰ هرتز است که در شکل ۲ ب ارائه شده است. شکل ۳ مقطع لرزه‌یی با نسبت سیگنال به نویه‌ی ۴ را نشان می‌دهد.

چنان که مشاهده می‌شود بازتاب‌های a، b و c توسط نویه پوشانده شده‌اند و تقریباً غیر قابل تشخیص‌اند. در مرحله‌ی اول، یک پنجره از این مقطع لرزه‌یی شامل ۱۵ ردیفرزه به عنوان داده‌ی ورودی به الگوریتم تحلیل مؤلفه‌ی اصلی انتخاب شده است. به منظور بررسی اثر پهنای پنجره، پنجره‌هایی شامل ۳۰، ۷۰ و ۱۰۰ ردیفرزه نیز وارد الگوریتم شده است.

جدول ۱ مقادیر ویژه‌ی ماتریس کوواریانس را به ترتیب نویلی برای چهار پنجره‌ی مذکور نشان می‌دهد. همان‌طور که مشاهده می‌شود اولین مقدار ویژه در هر چهار حالت دارای تفاوت قابل ملاحظه‌ی است. با انتخاب پنجره با تعداد ردیفرزه‌ی بیشتر، اولین مؤلفه دارای اختلاف نسیبی بیشتری با سایر مؤلفه‌ها است.

بردار ویژه‌ی مربوط به اولین مقدار ویژه جهتی را در فضای چندبعدی داده‌ها مشخص می‌کند که بیشترین واریانس را دارد. این جهت مربوط به بازتاب‌ها و درنتیجه با تصویرکردن داده‌ها روی این جهت، نویه‌ی تضعیف‌شده و بازتاب‌های ضعیف آشکار می‌شوند. با توجه به اختلاف نسیبی بیشتر مؤلفه‌ی اصلی در چهارمین پنجره (پنجره‌ی شامل ۱۰۰ ردیفرزه)، برای تحلیل مؤلفه‌ی اصلی از این پنجره استفاده شده است. نمودار آبی در شکل ۴ ردیفرزه‌ی حاصل از تصویرکردن داده‌ها روی اولین مؤلفه‌ی اصلی را نشان می‌دهد. در این شکل ردیفرزه‌ی نویه‌دار با نمودار قرمز به منظور مقایسه آورده شده است. چنان که مشاهده می‌شود در ردیفرزه‌ی به دست آمده از تحلیل، نسبت سیگنال به نویه به طور قابل ملاحظه‌ی افزایش یافته و درنتیجه موجک مربوط به بازتاب‌های a، b و c بازیابی شده‌اند. پنجره‌ی حاصل از این ردیفرزه و ردیابی بازتاب‌های ضعیف با استفاده از این پنجره در شکل ۵ الف و ۵ ب نشان داده شده است.

به منظور بررسی کارایی این روش در حضور نویه‌ی بیشتر چهار حالت نسبت سیگنال به نویه‌ی ۱، ۲، ۵ و ۱۰ برای مدل شکل ۲ الف استفاده شده است.

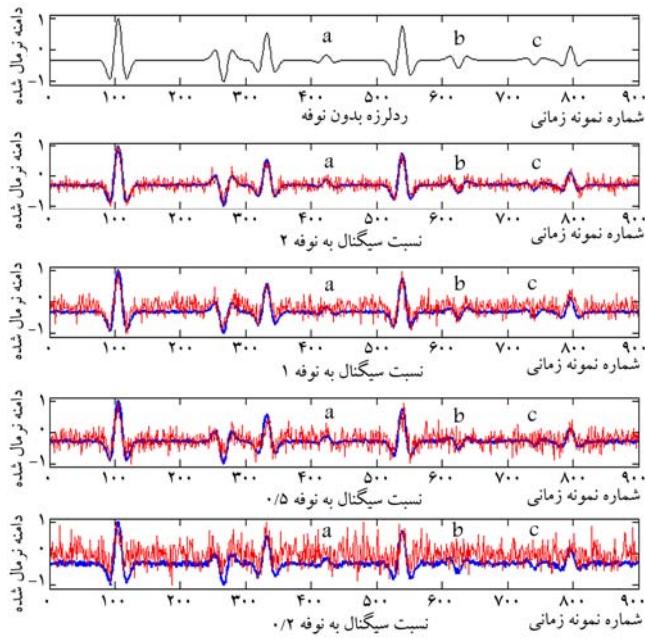


شکل ۳. مقطع لرزه‌یی در حضور نویه با نسبت سیگنال به نویه ۴، بازتاب‌های a، b و c توسط نویه پوشانده شده‌اند و غیر قابل تشخیص‌اند (فاسله‌ی دو نمونه زمانی متوالی ۴ میلی ثانیه است).

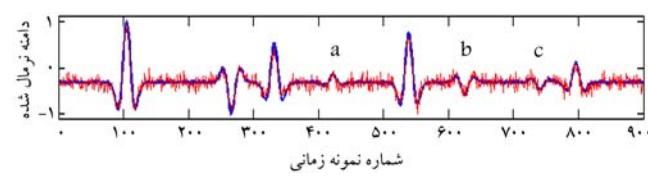
شکل ۶ ردیفرزه‌های حاصل از تحلیل مؤلفه‌ی اصلی (نمودار آبی) در مقایسه با ردیفرزه‌های اولیه (نمودار قرمز) برای این چهار حالت را نشان می‌دهد. با استفاده از روش تحلیل مؤلفه‌ی اصلی می‌توان نسبت سیگنال به نویه‌ی ۲٪ بازتاب‌های

جدول ۱. ده مقدار ویژه ماتریس کوواریانس برای پنجره های شامل ۱۰، ۳۰، ۷۰ و ۱۰۰ ردلرزه مربوط به مدل شکل ۲، همچنین نتایج مربوط به فرکانس غالب ۲۰، ۴۰ و ۶۰ هرتز در مورد پنجره شامل ۱۰۰ ردلرزه آورده شده است.

مؤلفه های اصلی	مقادیر ویژه						
	پنجره شامل ۱۰ ردلرزه		پنجره شامل ۳۰ ردلرزه		پنجره شامل ۷۰ ردلرزه		پنجره شامل ۱۰۰ ردلرزه
	موچک	موچک	موچک	موچک	هرتز		
۱ st	۸, ۱۶	۲۴, ۱۹	۵۶, ۱۷	۸۰, ۰۶	۸۰, ۲۶	۸۰, ۱۶	
۲ nd	۰, ۲۳	۰, ۲۷	۰, ۳۱	۰, ۳۵	۰, ۳۴	۰, ۳۴	
۳ rd	۰, ۲۳	۰, ۲۶	۰, ۳۰	۰, ۳۴	۰, ۳۴	۰, ۳۴	
۴ th	۰, ۲۲	۰, ۲۵	۰, ۳۰	۰, ۳۳	۰, ۳۳	۰, ۳۳	
۵ th	۰, ۲۱	۰, ۲۵	۰, ۳۰	۰, ۳۲	۰, ۳۲	۰, ۳۲	
۶ th	۰, ۲۰	۰, ۲۴	۰, ۲۹	۰, ۳۲	۰, ۳۲	۰, ۳۲	
۷ th	۰, ۱۹	۰, ۲۳	۰, ۲۹	۰, ۳۲	۰, ۳۱	۰, ۳۲	
۸ th	۰, ۱۸	۰, ۲۳	۰, ۲۸	۰, ۳۱	۰, ۳۱	۰, ۳۱	
۹ th	۰, ۱۸	۰, ۲۲	۰, ۲۷	۰, ۳۰	۰, ۳۰	۰, ۳۰	
۱۰ th	۰, ۱۶	۰, ۲۲	۰, ۲۷	۰, ۳۰	۰, ۳۰	۰, ۳۰	



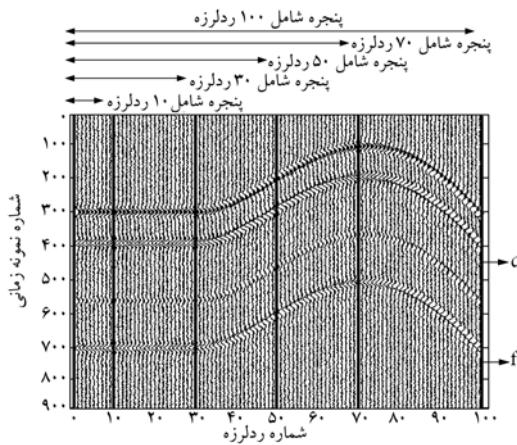
شکل ۶. نتایج تحلیل مؤلفه ای اصلی برای چهار حالت نسبت سیگنال به نویه ۰,۵ و ۰,۲ برای مقطع لرزه هی شکل ۳ با موجک فاز صفر. ردلرزه بدون نویه برای نشان دادن محل بازتاب ها آورده شده است. در هر چهار حالت، موجک مربوط به بازتاب های a, b و c، در ردلرزه به دست آمده از تحلیل مؤلفه ای اصلی، آشکار شده است.



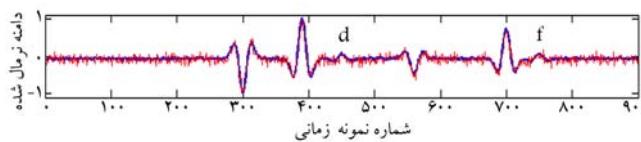
شکل ۵. نتیجه هی تحلیل مؤلفه ای اصلی مدل شکل ۳، این بازتاب ها در تصویر ب با رنگ قرمز مشخص شده اند (فاصله دو نمونه زمانی متوالی ۴ میلی ثانیه است).

ضعیف را آشکار ساخت. برای بررسی این مدل مصنوعی با موجک فاز کمینه، از موجک لرزه بیستگی ندارد. به منظور بررسی فرکانس غالب موجک لرزه بی، این مدل سازی با استفاده از فرکانس غالب ۲۰ و ۴۰ هرتز تکرار شده است. مقادیر ویژه مربوط به فرکانس های غالب ۲۰، ۳۰ و ۴۰ در جدول ۱ آورده شده است. چنان

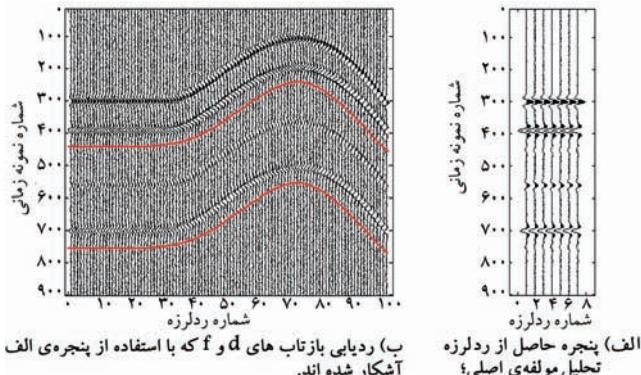
نتیجه هی تحلیل مؤلفه ای اصلی برای چهار حالتی که در آن ها نسبت سیگنال به نویه به ترتیب برابر ۰,۱, ۰,۵, ۰,۲ و ۰,۰۵ با موجک فاز کمینه اند در شکل ۸ آورده شده است. در این حالت نیز تحلیل مؤلفه ای اصلی قادر است نسبت سیگنال به



شکل ۹. مقطع لرزه‌بی مدل طاقدیس در حضور نوافه با نسبت سیگنال به نوافه ۴، بازتاب‌های d و f و توسط نوافه پوشانده شده‌اند و غیر قابل تشخیص‌اند. پنج پنجره با پهنای شامل ۱۰، ۳۰، ۵۰، ۷۰ و ۱۰۰ ردلرزه به منظور استفاده در تحلیل مؤلفه‌ی اصلی در شکل مشخص شده است.

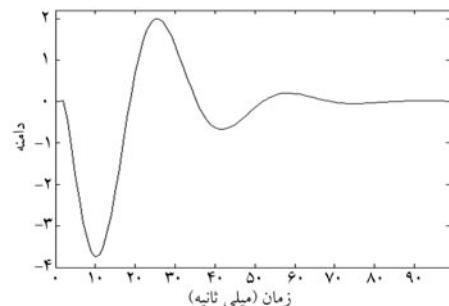


شکل ۱۰. ردلرزه‌ی به دست آمده از تحلیل مؤلفه‌ی اصلی (نمودار آبی) و ردلرزه‌ی اولیه با نسبت سیگنال به نوافه ۴ (نمودار قرمز) مربوط به مدل شکل ۹، در ردلرزه‌ی به دست آمده از تحلیل مؤلفه‌ی اصلی، موجک مربوط به بازتاب‌های d و f آشکار شده است.

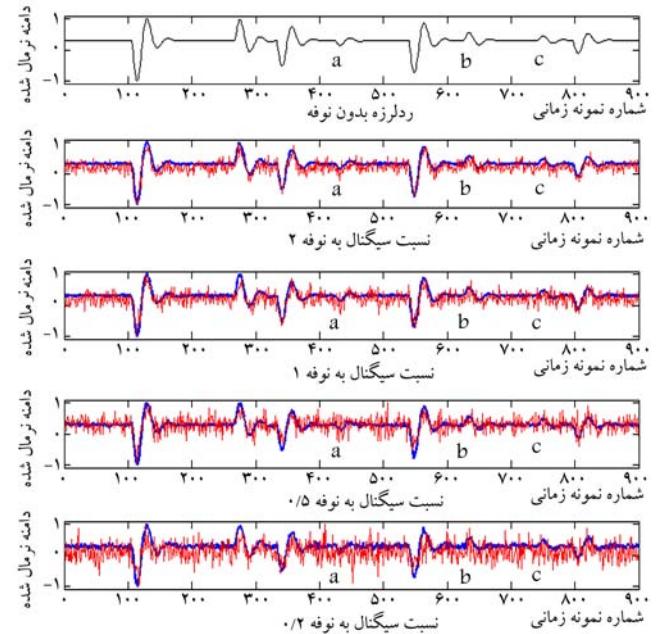


شکل ۱۱. نتیجه‌ی تحلیل مؤلفه‌ی اصلی پنجره شامل ۳۰ ردلرزه شکل ۹، این دو بازتاب با رنگ قرمز مشخص شده‌اند (فاصله‌ی دو نمونه زمانی متواლ ۴ میلی‌ثانیه است).

پنجره اختلاف مقدار ویژه‌ی اولین مؤلفه با سایر مؤلفه‌ها، تا زمانی که بازتاب‌های داخل پنجره افقی بوده‌اند، افزایش یافته است. اما با ورود پنجره‌ی داده به ناحیه‌ی بازتاب‌های شبیه‌دار به تدریج مؤلفه‌های دوم تا دهم دارای مقادیر قابل ملاحظه‌ی شده‌اند که این مقادیر قابل اغماض نیستند. بنابراین اولین مؤلفه‌ی اصلی در پنجره شامل ۳۰ ردلرزه انتخاب شده است. در شکل ۱۰ نتیجه‌ی تحلیل مؤلفه‌ی اصلی روی این پنجره ارائه شده است. در این ردلرزه موجک مربوط به بازتاب‌های d و f بازیابی شده‌اند. پنجره‌ی تولیدشده توسط این ردلرزه در شکل ۱۱ الف آورده شده



شکل ۷. موجک فاز کمینه با فرکانس غالب ۳۰ هرتز که برای تولید مدل طاقدیس استفاده شده است.

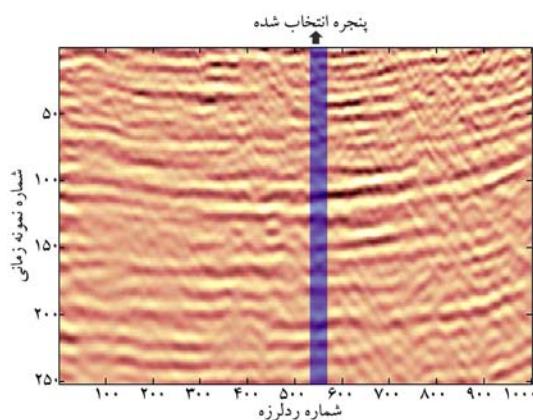


شکل ۸. نتایج تحلیل مؤلفه‌ی اصلی برای چهار حالت نسبت سیگنال به نوافه ۱، ۰/۵ و ۰/۲ برای مقطع لرزه‌بی شکل ۳ با موجک فاز کمینه. ردلرزه بدون نوافه برای نشان دادن محل بازتاب‌ها آورده شده است. در هر چهار حالت، موجک مربوط به بازتاب‌های a، b و c، در ردلرزه به دست آمده از تحلیل مؤلفه‌ی اصلی، آشکار شده است. محورها در همه‌ی شکل‌ها هم مقیاس‌اند (فاصله‌ی دو نمونه‌ی زمانی متواالی ۴ میلی‌ثانیه است).

که پیداست، در همه‌ی این فرکانس‌ها اولین مؤلفه از تفاوت نسبی قابل ملاحظه‌ی برخوردار است و با تغییر فرکانس غالب مقادیر ویژه تغییر چندانی نیافته‌اند.

۳.۳. مدل طاقدیس

مدل مصووعی دوم، طاقدیسی است که مقطع لرزه‌بی آن دارای نسبت سیگنال به نوافه ۴ است (شکل ۹). چنان که مشاهده می‌شود، بازتاب‌های پوشانده شده توسط نوافه با حروف d و f نامگذاری شده‌اند. این مدل قادر است اثر پهنای پنجره و همچنین افقی‌بودن لایه‌ها را مورد بررسی قرار دهد. بدین‌منظور پنجره‌هایی شامل ۱۰، ۳۰، ۵۰، ۷۰ و ۱۰۰ ردلرزه وارد الگوریتم تحلیل مؤلفه‌ی اصلی شده است. محل این پنجره‌ها در مقطع لرزه‌بی شکل ۹ نشان داده شده است. مقدار ویژه مربوط به مؤلفه‌ی اول برای این پنجره‌ها در جدول ۲ ارائه شده است. با افزایش پهنای

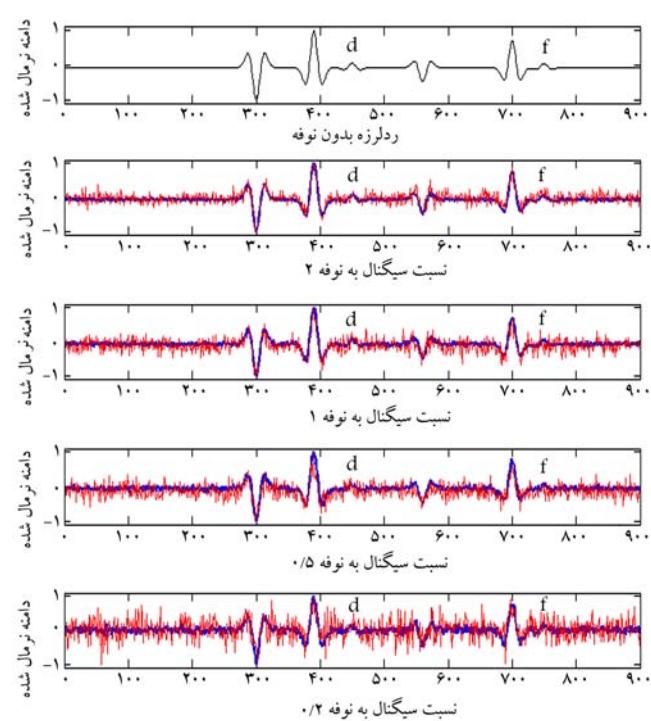


شکل ۱۳. داده‌ی واقعی. قسمتی از مقطع لرزه‌یی مهاجرت داده شده داده‌های میدان نفتی جفی، پنجره‌یی مناسب برای تحلیل مؤلفه‌یی اصلی که در آن بازتاب‌ها تقریباً افقی شده‌اند، با رنگ آبی مشخص شده است.

قرمزرا برای این چهار حالت نشان می‌دهد. مشاهده می‌شود که موجک مربوط به رویدادهای ضعیف در تمامی حالت‌ها بازیابی شده‌اند.

۴.۳. داده‌ی واقعی

داده‌ی واقعی مورد استفاده در این نوشتار، قسمتی از مقطع مهاجرت داده شده‌ی میدان نفتی چفیر در جنوب غربی ایران است. این داده دارای فاصله‌ی ردلرزه ۲۵ متر و فاصله‌ی نمونه‌برداری ۴ میلی‌ثانیه است. شکل ۱۳ قسمتی از مقطع لرزه‌یی مهاجرت داده شده و پنجره‌یی انتخاب شده برای تحلیل مؤلفه‌یی اصلی را نشان می‌دهد. محل مناسب برای انتخاب این پنجره در داده‌ی واقعی باید با دقت زیاد تعیین شود، به طوری که بازتاب‌های آن تقریباً افقی باشند. در غیر این صورت، مقدار ویژه مربوط به اولین مؤلفه تفاوت قابل ملاحظه‌یی با سایر مؤلفه‌های نخواهد داشت. این امر باعث ورود نویه به ردلرزه‌ی حاصل و غیرقابل استفاده شدن آن می‌شود. بنابراین، در صورتی که در مقطع لرزه‌یی لایه‌های افقی وجود نداشته باشد، این روش کارایی ندارد. پنجره‌ی



شکل ۱۲. نتایج تحلیل مؤلفه اصلی برای چهار حالت نسبت سیگنال به نویه ۰/۲، ۰/۵ و ۰/۰ برای مقطع لرزه‌یی شکل ۹ با موجک فاز صفر. ردلرزه بدون نویه برای نشان دادن محل بازتاب‌ها آورده شده است. در هر چهار حالت، موجک مربوط به بازتاب‌های d و f در ردلرزه به دست آمده از تحلیل مؤلفه اصلی، آشکار شده است. است، با استفاده از این پنجره بازتاب‌های ضعیف طاقدیس رذیابی شده‌اند که در شکل ۱۱ ب با حروف d و f و رنگ قرمز مشخص‌اند. برای بررسی مدل طاقدیس در حضور نویه‌ی بیشتر، چهار حالت نسبت سیگنال به نویه ۰/۵، ۰/۲ و ۰/۰ برای مدل شکل ۹ استفاده شده است. شکل ۱۲ ردلرزه‌های حاصل از تحلیل مؤلفه‌ی اصلی (نمودار آبی) در مقایسه با ردلرزه‌های اولیه (نمودار

جدول ۲. ده مقدار ویژه ماتریس کوواریانس برای پنجره‌های نشان داده شده در شکل ۹.

مؤلفه‌های اصلی	مقادیر ویژه					
	پنجره شامل ردلرزه ۱۰	پنجره شامل ردلرزه ۳۵	پنجره شامل ردلرزه ۵۰	پنجره شامل ردلرزه ۷۰	پنجره شامل ردلرزه ۱۰	پنجره شامل ردلرزه ۱۰
۱ st	۸,۲۰	۲۴,۱۷	۲۶,۸۹	۲۷,۰۳	۲۷,۵۶	
۲ nd	۰,۲۳	۰,۲۷	۳,۳۰	۴,۶۱	۹,۷۲	
۳ rd	۰,۲۱	۰,۲۶	۲,۵۲	۳,۵۸	۶,۷۶	
۴ th	۰,۲۱	۰,۲۵	۲,۱۵	۳,۲۷	۵,۲۹	
۵ th	۰,۲۰	۰,۲۵	۱,۷۹	۳,۱۳	۵,۰۴	
۶ th	۰,۲۰	۰,۲۴	۱,۴۵	۲,۷۳	۴,۷۸	
۷ th	۰,۱۸	۰,۲۳	۱,۲۰	۲,۰۸	۳,۲۵	
۸ th	۰,۱۸	۰,۲۳	۰,۹۷	۱,۷۹	۳,۰۲	
۹ th	۰,۱۷	۰,۲۲	۰,۷۳	۱,۷۴	۲,۷۱	
۱۰ th	۰,۱۷	۰,۲۲	۰,۶۳	۱,۴۶	۲,۰۹	

جدول ۳. مقادیر ویژه ماتریس کواریانس برای پنجره داده انتخاب شده در شکل ۱۳.

مقادیر ویژه	مؤلفه های اصلی
۲۲/۳۵۲۳۹	۱ st
۲/۱۱۵۰۲	۲ nd
۰/۴۱۰۷۶	۳ rd
۰/۰۸۳۱۶۳	۴ th
۰/۰۳۱۸۹۹	۵ th
۰/۰۰۶۴۹۹	۶ th
۰/۰۰۰۲۴۱	۷ th
۲/۵۸۰-۰۵	۸ th
۷/۱۸۰-۰۷	۹ th
۱/۵۶۰-۰۷	۱۰ th
.	.
۱/۵۳۰-۰۸	۲۵ th

۴. نتیجه‌گیری

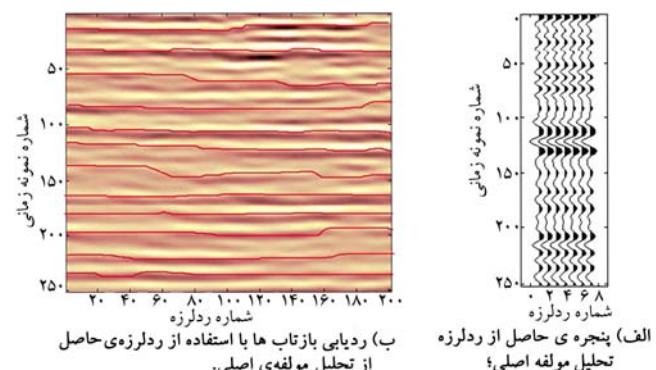
در این نوشتار، تحلیل مؤلفه اصلی به عنوان ابزاری برای افزایش نسبت سیگنال به نویه و آشکار کردن بازتاب های ضعیف به کار گرفته شد. نتایج به کار گیری این روش روی داده های مصنوعی و واقعی عبارت است از:

۱. با توجه به مدل های مصنوعی، نسبت سیگنال به نویه در رد لرزه هی به دست آمده از تحلیل مؤلفه اصلی افزایش قابل ملاحظه بی یافته است، به طوری که پنجره هی حاصل از این رد لرزه در ردیابی بازتاب ها می تواند به مفسر کمک کند.

۲. با توجه به مدل های مصنوعی، نتیجه هی تحلیل مؤلفه اصلی به نوع موجک لرزه بی بستگی ندارد. همچنین با فرکانس های غالب ۲۰، ۲۵، ۳۰ و ۴۰ نتایج مشابهی حاصل شد.

۳. کاربرد این روش در مدل طاق دیس نشان می دهد که انتخاب پنجره داده نقش مهمی در کارایی روش دارد. وجود بازتاب های شبیه دار در این پنجره باعث می شود مقادیر ویژه مربوط به مؤلفه های دوم به بعد افزایش یابند و مؤلفه ای اول غیرقابل استفاده شود.

۴. با توجه به مدل های مصنوعی، تحلیل مؤلفه اصلی تا نسبت سیگنال به نویه ۰/۲ قادر به آشکار ساختن بازتاب های ضعیف است.



شکل ۱۴. نتیجه تحلیل مؤلفه اصلی روی پنجره داده انتخاب شده در شکل ۱۳ (فواصلهای دو نمونه زمانی متوالی ۴ میلی ثانیه است).

انتخاب شده در شکل ۱۳ بهترین پنجره داده ای واقعی مورد نظر است. جدول ۳ مقادیر ویژه ماتریس کواریانس برای پنجره داده ای انتخاب شده در شکل ۱۳ نشان می دهد. اولین مؤلفه اختلاف نسبی زیادی با سایر مؤلفه ها دارد.

پابنوشت

1. reflector
2. autopickers
3. principal component analysis
4. singular value decomposition
5. feature vector space
6. seismic trace
7. redundant data

منابع

1. Dorn, G.A. *Modern 3-D seismic interpretation*, *The Leading Edge*, **17**, pp. 1262-1269, (1998).
2. Herron, D.A. *Horizon auto picking*, *The Leading Edge*, **19**, pp. 491-492 (2000).
3. Jackson, J.E., *A User's Guide to Principal Components*, John Wiley and Sons, New York, (1991).
4. Larose, D.T., *Data Mining Methods and Models*, John Wiley and Sons, New York, (2006).
5. Leggett, M.; Sandham, W.A., and Durrani, T.S. *3d horizon tracking using artificial neural networks*, *First Break*, **14**, pp. 413-418 (1996).
6. Bienati, N.; Nicoli, M., and Spagnolini, U. *Horizon picking for multidimensional data: an integrated approach*, *SEG Meeting*, 6th International Congress of the Brazilian Geophysical Society (1999).

7. Alberts, P.; Warner, M., and Lister, D. *Artificial neural networks for simultaneous multi Horizon tracking across discontinuities*, 70th Annual International Meeting, SEG, Calgary, Canada (2000).
8. Press, W.H.; Teukolsky, S.A.; Vetterling, W.T., and Flannery, B.P. *Numerical Recipes in C: The Art of Scientific Computing*, Cambridge University Press, Cambridge, (2002).
9. Kendall, M. *Multivariate Analysis*, Charles Griffin, London (1975).
10. Gurney, K. *An Introduction to Neural Networks*, UCL Press, London, (1997).
11. Jolliffe, I.T. *Principal Component Analysis*, 2nd edition, Springer, New York, (2002).
12. Krzanowski, W.J. *Principles of Multivariate Analysis*, Oxford University Press, Oxford (1988).
13. Hagen, D.C. *The application of principal component analysis to seismic data set*, *Geoexploration*, **20**, pp. 93-111 (1982).
14. Linari, V.; Santiago, M.; Pastore, C.; Azbel, K., and Poupon, M. "Seismic facies analysis based on 3D multi-attribute volume classification, La Palma field, Maracaibo, Venezuela," *The Leading Edge*, **22**, pp. 32-36 (2003).
15. Farzadi, P. "Seismic facies analysis based on 3D multi-attribute volume classification, Dariyan formation, SE Persian Gulf," *Journal of Petroleum Geology*, **29**, pp. 159-174 (2006).
16. Sabeti, H. "Seismic fancies analysis based on 2D and 3D multi-attribute classification", M.Sc. thesis in Geophysics (Exploration seismology), Institute of Geophysics, University of Tehran, (in Farsi with abstract in English), (2007).