



## استفاده از روش شبکه‌های عصبی برای پیش‌بینی قیمت خرید انرژی در بازار برق ایران

احد اسماعیلی کلالق مجید علومی بایگی

دانشگاه صنعتی شاهرود، دانشکده برق و رباتیک، گروه قدرت

واژه‌های کلیدی: پیش‌بینی قیمت انرژی الکتریکی، شبکه‌های عصبی، الگوریتم پس انتشار خطاب، سریهای زمانی، تجدید ساختار

الکتریکی بازار برق ایران مربوط به مهر ماه ۸۴ استفاده شده و قیمت انرژی الکتریکی آبان ماه با دو روش مذکور پیش‌بینی می‌شود.

### ۱- مقدمه

ساختار صنعت برق در بسیاری از کشورهای جهان در حال گذار از فضای انحصاری به فضای رقابتی است. تجدید ساختار در صنعت برق در کشورهای مختلف با مدل‌های متفاوتی جهت خصوصی سازی و رقابتی کردن این صنعت در حال انجام می‌باشد. اگر چه انرژی الکتریکی بدلیل ویژگی‌های خاص آن نظری عدم ذخیره سازی در حجم زیاد با کالاهای دیگر متفاوت است، ایده اصلی در فرآیند رقابتی کردن صنعت برق در نظر گرفتن انرژی الکتریکی به عنوان یک کالاست که از طریق قراردادهای دوطرفه، چندطرفه و یا از طریق بازار برق می‌تواند معامله شود [۲]. با طرح این ایده، خدماتی مانند انتقال انرژی، تهیه ظرفیت رزرو، حفظ فرکанс و ولتاژ شبکه و ... به صورت خدمات جانبی این کالا مطرح می‌شوند [۳]. در بازارهای برق قیمت انرژی الکتریکی در طول روز متغیر می‌باشد. این موضوع برنامه‌ریزی و مدیریت مصرف مشتریان

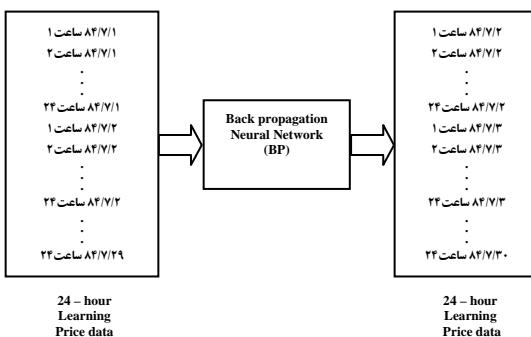
### چکیده

در این مقاله قیمت خرید انرژی الکتریکی در بازار برق ایران با روش شبکه‌های عصبی پیش‌بینی می‌گردد. از الگوریتم پس انتشار خطاب جهت آموزش شبکه استفاده می‌شود. برای کاهش خطای پیش‌بینی، تعداد لایه‌ها و تعداد نرونها هر لایه به روش سعی و خطاب تعیین می‌شود. از آنجا که تغییرات بار مصرفی یکی از عوامل تاثیرگذار روی قیمت انرژی الکتریکی می‌باشد، لذا برای بررسی اثر بار مصرفی در پیش‌بینی قیمت انرژی الکتریکی، این روش در دو حالت ارزیابی می‌گردد. در حالت اول فقط قیمت به عنوان ورودی در نظر گرفته شده، و در حالت دوم بار مصرفی و قیمت به عنوان ورودی در نظر گرفته می‌شود. روش دیگری که برای پیش‌بینی استفاده می‌گردد روش سریهای زمانی می‌باشد که بر مبنای روش‌های آماری بنا نهاده شده است. در [۱] پیش‌بینی قیمت انرژی الکتریکی بازار برق ایران با استفاده از روش سریهای زمانی انجام شده است. در نهایت این دو روش با هم مقایسه شده و شرایط استفاده مناسب از هر دو روش تعیین می‌گردد. برای این منظور از داده‌های بار و قیمت انرژی

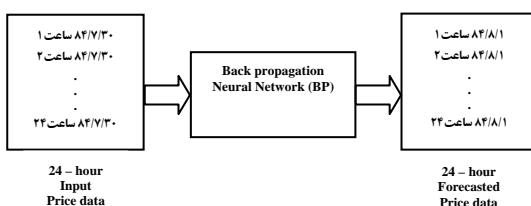
## پیست و سومین کنفرانس بین‌المللی برق

### ۲-۱ پیش‌بینی قیمت از روی داده‌های گذشته آن

داده‌های قیمت انرژی الکتریکی به صورت ۲۴ ساعته برای مهر ماه و آبان ماه ۸۴ موجود می‌باشد. ۴۸ داده اول مهر ماه ۸۴ مربوط به قیمت انرژی الکتریکی بازار برق ایران در ستون دوم جدول ۱ پیوست آورده شده است. می‌خواهیم با فرض داشتن داده‌های قیمت انرژی الکتریکی به مدت یک ماه قیمت انرژی الکتریکی را در روز بعد پیش‌بینی نمائیم. بطور مثال برای پیش‌بینی قیمت انرژی الکتریکی در ساعتهاي مختلف روز ۸۴/۸/۱ ۲۴ داده‌های ۲۴ ساعته از تاریخ ۸۴/۷/۱ تا ۸۴/۷/۲۹ را به عنوان ورودی و داده‌های ۲۴ ساعته از تاریخ ۸۴/۷/۳۰ تا ۸۴/۷/۲ را به عنوان خروجی برای آموزش شبکه در نظرمی‌گیریم. شکل ۱ این روند را نشان می‌دهد. در اینحالت شبکه طوری آموزش می‌بیند که داده‌های هر روز با داده‌های روز بعد مقایسه می‌شود. الگوریتم پس انتشار خطای (BP) جهت آموزش شبکه استفاده می‌گردد. معمولاً برای پیش‌بینی از این الگوریتم استفاده می‌شود. حال اگر از داده‌های قیمت انرژی الکتریکی ۲۴ ساعته روز ۸۴/۷/۳۰ به عنوان ورودی شبکه آموزش یافته استفاده کنیم قیمت انرژی الکتریکی در ۲۴ ساعت روز ۸۴/۸/۱ پیش‌بینی می‌شود (شکل ۲).



شکل ۱ - داده‌های ورودی-خرجی قیمت برای آموزش شبکه



شکل ۲ - داده‌های ورودی-خرجی قیمت برای مرحله پیش‌بینی

را تحت الشعاع قرار داده است. مصرف کنندگان انرژی الکتریکی جهت مدیریت مصرف بهینه نیازمند به دانستن قیمت انرژی الکتریکی در ساعات آینده می‌باشند. این امر پیش‌بینی قیمت برق را برای مصرف کنندگان ضروری نموده است.

مدلهای مبتنی بر سریهای زمانی از قبیل ARIMA در پیش‌بینی قیمت کالاهایی مانند گاز طبیعی به کار گرفته شده است [۴]. استفاده از تکنیکهای ARIMA برای پیش‌بینی میزان تقاضای سیستم قدرت نتایج خوبی به همراه داشته است [۵-۶]. مدل AR برای پیش‌بینی قیمت‌های هفتگی بازار نروژ مورد استفاده قرار گرفته است. یک مدل ARIMA اصلاح شده جهت پیش‌بینی قیمت تمام شده بازار در ۲۴ ساعت آینده در [۷] ارائه شده است. از شبکه‌های عصبی نیز در پیش‌بینی بار به مراتب استفاده شده است [۸]. از این ابزار جهت پیش‌بینی کوتاه مدت قیمت برق استفاده می‌شود. در [۹] یک روش ترکیبی بر اساس شبکه‌های عصبی مصنوعی و منطق فازی ارائه شده است. این روش به بازار ولز و انگلستان اعمال گردیده است. یک شبکه عصبی سه لایه با روش آموزش پس انتشار خطای، جهت پیش‌بینی قیمت انرژی الکتریکی در [۱۰] پیشنهاد شده است. از تبدیل فوریه و تبدیل هرمیتی به عنوان فیلترهای اطلاعاتی قیمت برق در ورودی شبکه عصبی، استفاده شده است [۱۱]. در [۱۲] پیش‌بینی پذیری قیمت انرژی الکتریکی نسبت به بار مورد بررسی قرار گرفته است. در این مقاله نشان داده شده است که پیش‌بینی پذیری قیمت انرژی الکتریکی نسبت به تقاضا کمتر می‌باشد. یعنی قیمت نسبت به تقاضا به گذشته خود کمتر وابسته می‌باشد. لذا پیش‌بینی قیمت انرژی الکتریکی از پیچیدگی بیشتری نسبت به پیش‌بینی بار برخوردار است.

### ۲-۲ پیش‌بینی قیمت با استفاده از روش شبکه‌های عصبی

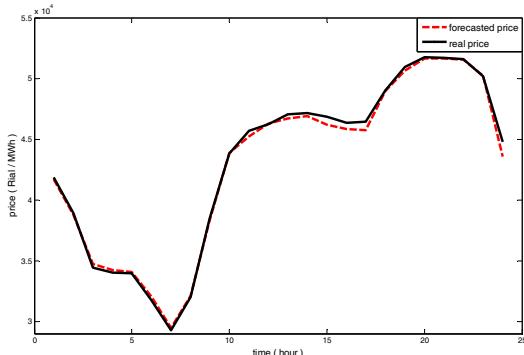
یکی از عوامل موثر بر قیمت انرژی الکتریکی بار مصرفی می‌باشد. بنابراین در پیش‌بینی قیمت انرژی الکتریکی به روش شبکه‌های عصبی، این پیش‌بینی در دو حالت بررسی می‌شود. در حالت اول فقط قیمت انرژی الکتریکی را به عنوان ورودی در نظر می‌گیریم و شبکه را فقط با داده‌های قیمت آموزش می‌دهیم. سپس در حالت دوم بار مصرفی و قیمت انرژی الکتریکی را به عنوان ورودی شبکه تعریف می‌کنیم.

## بیست و سومین کنفرانس بین‌المللی برق

که در بیش از ۵۰ درصد ساعات خطای پیش‌بینی کمتر از یک درصد می‌باشد. در یک سوم ساعات خطای بین ۱ تا ۲ درصد بوده است. فقط در سه ساعت یعنی یک هشتم ساعات خطای از ۲ درصد بیشتر شده است. بنابرین این مقادیر قابل قبول بوده و پیش‌بینی دقت لازم را داشته است. منحنی قیمت پیش‌بینی شده و قیمت واقعی انرژی الکتریکی در تاریخ ۸۴/۸/۱ در شکل ۳ نشان داده شده است.

جدول ۲- داده‌های پیش‌بینی شده و خطای پیش‌بینی قیمت روز ۸۴/۸/۱

| زمان بر حسب ساعت  | قیمت واقعی | قیمت پیش‌بینی شده | درصد خطای |
|-------------------|------------|-------------------|-----------|
| 1                 | 41101      | 41340             | 0.5819    |
| 2                 | 38155      | 38123             | 0.0826    |
| 3                 | 34096      | 35278             | 3.4673    |
| 4                 | 33587      | 34006             | 1.2472    |
| 5                 | 33420      | 33982             | 1.6806    |
| 6                 | 31379      | 31380             | 0.0025    |
| 7                 | 28763      | 29304             | 1.8793    |
| 8                 | 31413      | 31918             | 1.6076    |
| 9                 | 37686      | 38389             | 1.866     |
| 10                | 43293      | 43713             | 0.9705    |
| 11                | 44670      | 45190             | 1.1644    |
| 12                | 45737      | 46188             | 0.9861    |
| 13                | 46155      | 46250             | 0.206     |
| 14                | 46328      | 46634             | 0.6607    |
| 15                | 45633      | 46521             | 1.9452    |
| 16                | 45281      | 46118             | 1.8489    |
| 17                | 45150      | 46169             | 2.2561    |
| 18                | 48407      | 48154             | 0.5233    |
| 19                | 50117      | 49849             | 0.5351    |
| 20                | 51113      | 50953             | 0.3123    |
| 21                | 51109      | 50872             | 0.4638    |
| 22                | 50998      | 50717             | 0.5514    |
| 23                | 49703      | 49530             | 0.3485    |
| 24                | 42968      | 45180             | 5.149     |
| Mean square error |            | →                 | 1.264     |



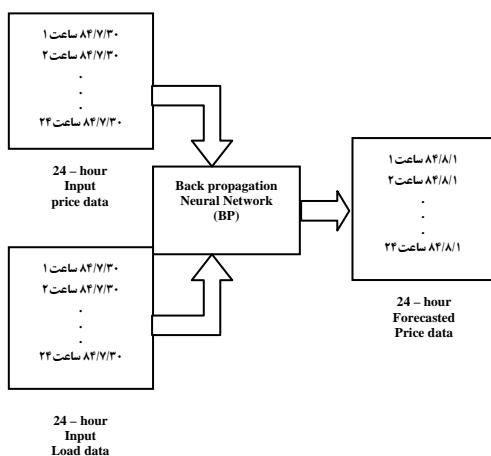
شکل ۳- منحنی قیمت پیش‌بینی شده و قیمت واقعی انرژی الکتریکی نسبت به زمان برای حالت آموزش با داده‌های قیمت

جدول ۱- خطای پیش‌بینی برای مقادیر مختلف پارامترهای شبکه

| نرخ یادگیری | تعداد لایه | تعداد نرون خروجی | تعداد نرون لایه میانی | تعداد نرون لایه ۲۴ ساعته روز | میانگین در صد خطای |
|-------------|------------|------------------|-----------------------|------------------------------|--------------------|
| -           | 2          | 1                | 0                     | ۰/۶۲۵۶                       | ۸۴/۸/۱             |
| ۰/۸۵        | ۳          | ۱                | ۲                     | ۰/۶۷۸۰                       | ۸۴/۸/۰             |
| ۰/۸         | ۳          | ۱                | ۲                     | ۰/۶۷۸۰                       | ۸۴/۸/۰             |
| ۰/۹         | ۳          | ۱                | ۲                     | ۰/۶۸۲۲                       | ۸۴/۸/۰             |
| ۰/۸۵        | ۳          | ۱                | ۲                     | ۰/۶۷۰۲                       | ۸۴/۸/۰             |
| ۰/۸         | ۳          | ۱                | ۲                     | ۰/۷۰۰۱                       | ۸۴/۸/۱             |
| ۰/۹         | ۳          | ۱                | ۲                     | ۰/۷۰۰۱                       | ۸۴/۸/۱             |
| نرخ یادگیری | تعداد لایه | تعداد نرون خروجی | تعداد نرون لایه میانی | تعداد نرون لایه ۲۴ ساعته روز | میانگین در صد خطای |
| -           | 2          | 1                | 0                     | ۲/۷۹۱۱                       | ۸۴/۸/۲             |
| ۰/۸۵        | ۳          | ۱                | ۲                     | ۲/۹۲۳۰                       | ۸۴/۸/۲             |
| ۰/۸         | ۳          | ۱                | ۲                     | ۲/۹۲۳۰                       | ۸۴/۸/۲             |
| ۰/۹         | ۳          | ۱                | ۲                     | ۳/۰۸۸۱                       | ۸۴/۸/۲             |
| ۰/۸۵        | ۳          | ۱                | ۲                     | ۳/۰۸۸۱                       | ۸۴/۸/۲             |
| ۰/۸         | ۳          | ۱                | ۲                     | ۳/۰۸۸۱                       | ۸۴/۸/۲             |

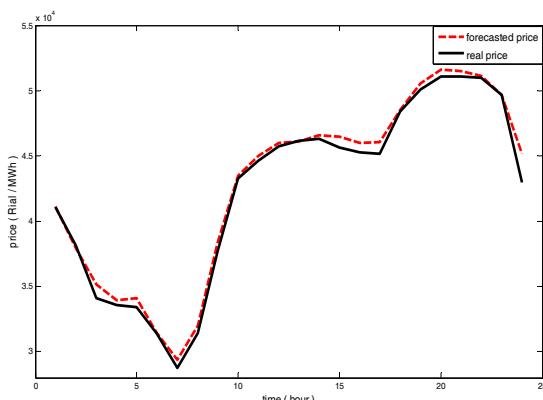
برای بدست آوردن بهترین پیش‌بینی با کمترین مقدار خطای تعداد لایه‌ها، تعداد نرون‌های هر لایه و نرخ یادگیری شبکه را به روش سعی و خطای تغییر می‌دهیم. برای اینکار میانگین درصد خطاهای ۲۴ ساعته چند روز مختلف را نسبت به تغییرات پارامترهای ذکر شده بدست می‌آوریم. میانگین درصد خطاهای ۲۴ ساعته برای روزهای اول و دوم آبان ماه ۸۴ برای مقادیر مختلف پارامترهای فوق در جدول ۱ آورده شده است. همانطور که مشاهده می‌شود میانگین درصد خطای با افزایش تعداد نرونها و لایه‌ها افزایش می‌یابد. در مورد نرخ یادگیری هم با افزایش آن تغییر زیادی در میانگین درصد خطای حاصل نمی‌شود. مناسبترین مدل با توجه به جدول ۱، مدل دو لایه با یک نرون در لایه خروجی می‌باشد. همین مراحل برای روزهای بعدی هم تکرار شد و مشاهده گردید که برای این روزها نیز مدل دو لایه با یک نرون در لایه خروجی میانگین درصد خطای کمتری نشان می‌دهد. بنابراین نتیجه می‌شود که شبکه عصبی دو لایه با یک نرون در لایه خروجی مناسبترین شبکه برای پیش‌بینی قیمت انرژی الکتریکی می‌باشد. تابع فعال ساز خطي بذست آمد. جدول ۲ مقادیر داده‌های پیش‌بینی شده و واقعی، به همراه خطای پیش‌بینی در تاریخ ۸۴/۸/۱ را نشان می‌دهد. مشاهده می‌شود

## پیست و سومین کنفرانس بین‌المللی برق



شکل ۵ - داده های ورودی-خروجی بار و قیمت

برای مرحله پیش‌بینی



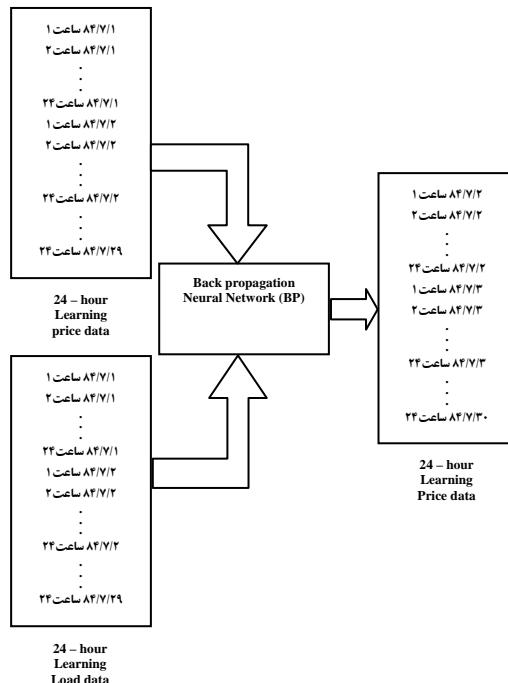
شکل ۶ - منحنی قیمت پیش‌بینی شده و قیمت واقعی انرژی الکتریکی نسبت به زمان برای حالت آموزش با داده های بار و قیمت

### ۲- ۳- انتخاب الگوی مناسب برای پیش‌بینی به روش شبکه‌های عصبی

برای بدست آوردن الگوی مناسب برای پیش‌بینی قیمت انرژی الکتریکی به روش شبکه‌های عصبی، قیمت انرژی الکتریکی از ۸۴/۸/۱ تا ۸۴/۸/۱۵ به دو روش با در نظر گرفتن بار به عنوان ورودی و بدون در نظر گرفتن بار پیش‌بینی می‌شود. پیش‌بینی های دو حالت نسبت به قیمت واقعی برای ۱۰۰ ساعت اول آبان ماه ۸۴ در شکل ۷ آورده شده است. چنانچه مشاهده می‌شود منحنی نقطه چین که مربوط به پیش‌بینی بدون در نظر گرفتن بار می‌باشد بر منحنی خط چین که مربوط به پیش‌بینی با در نظر گرفتن بار می‌باشد تقریباً منطبق

### ۲- ۲- پیش‌بینی قیمت از روی داده‌های گذشته بار و قیمت

برای کاهش بیشتر مقدار خطای داده‌های بار که یکی از عوامل تاثیر گذار بر قیمت انرژی الکتریکی است برای آموزش شبکه استفاده می‌شود. یعنی برای پیش‌بینی قیمت انرژی الکتریکی روز ۸۴/۸/۱ داده‌های بار و قیمت ۲۴ ساعته روزهای ۸۴/۷/۲۹ تا ۸۴/۷/۲ به عنوان ورودی شبکه و داده‌های قیمت ۲۴ ساعته روزهای ۸۴/۷/۲ تا ۸۴/۷/۳۰ را خروجی شبکه عصبی در نظر گرفته و شبکه با این داده‌ها آموزش داده می‌شود (شکل ۴). داده اول بار و قیمت انرژی الکتریکی بازار برق ایران در جدول ۱ پیوست آورده شده است. حال اگر داده‌های بار و قیمت ۲۴ ساعته روز ۸۴/۷/۳۰ به ورودی شبکه آموزش دیده، اعمال شود شبکه قیمت روز بعدی یعنی ۸۴/۸/۱ را پیش‌بینی می‌کند (شکل ۵). منحنی پیش‌بینی قیمت روز ۸۴/۸/۱ و قیمت واقعی این روز در شکل ۶ نشان داده شده است. همانطور که مشاهده می‌شود با مقایسه شکلهای ۳ و ۶ برخلاف انتظار ما پیش‌بینی در حالت با در نظر گرفتن بار به عنوان ورودی دقیق‌تر نسبت به حالت بدون در نظر گرفتن بار دارد.

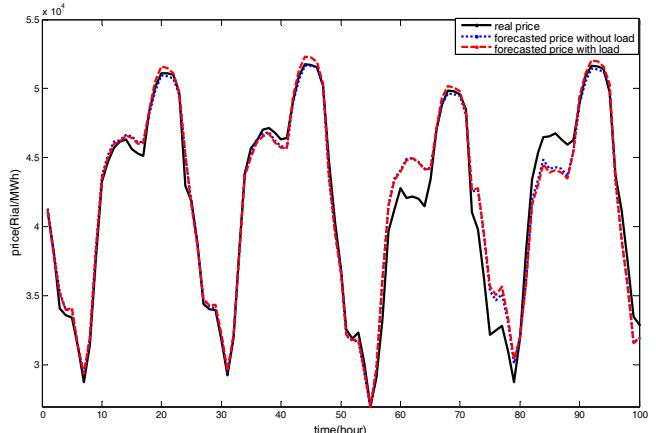


شکل ۴ - داده های ورودی-خروجی بار و قیمت برای آموزش شبکه

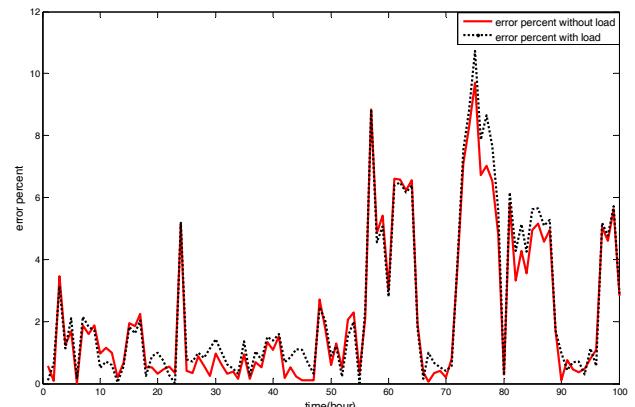
علت این است که داده‌های قیمت، خود شامل اطلاعات بار می‌باشند. یعنی اینکه در ساعتهای کم باری قیمت پایین، در ساعتهای بار متوسط قیمت متوسط و در ساعتهای اوج مصرف قیمت در بالاترین مقدار خود می‌باشد. بنابراین در نظر گرفتن بار به عنوان ورودی دقت پیش‌بینی قیمت انرژی الکتریکی را افزایش نمی‌دهد و فقط حجم داده‌ها و در نتیجه زمان محاسبه آن را افزایش می‌دهد.

**۳- مقایسه روش شبکه‌های عصبی و سریهای زمانی**  
 روش سریهای زمانی یک روش آماری و روش شبکه‌های عصبی از جمله روش‌های هوشمند می‌باشد. در مقاله [۱] پیش‌بینی قیمت انرژی الکتریکی به روش سریهای زمانی به طور کامل شرح داده شده است. در این مقاله مدل‌های تک ساعته و ۲۴ ساعته برای پیش‌بینی قیمت برق مورد مطالعه قرار گرفته است. مقایسه نتایج پیش‌بینی نشان می‌دهد که مدل‌های تک ساعته علی‌رغم استفاده از تعداد داده‌های بسیار کمتر نتیجه تقریباً بهتری می‌دهند. مزیت استفاده از مدل‌های تک ساعته بر مدل ۲۴ ساعته، کار با تعداد داده کمتر می‌باشد. در عوض باید برای پیش‌بینی قیمت ۲۴ ساعت روز آینده از ۲۴ مدل مختلف استفاده نمود که بسیار زمان بر می‌باشد. با توجه به قابل اعتماد بودن اختلاف خطای پیش‌بینی دو مدل استفاده از مدل ۲۴ ساعته جهت کاهش زمان پیش‌بینی معقول می‌باشد. برای مقایسه دقت پیش‌بینی قیمت مصرف انرژی الکتریکی به دو روش شبکه‌های عصبی و سریهای زمانی از داده‌های ۲۴ ساعته مهر ماه و آبان ماه ۸۴ استفاده می‌شود. در هر دو روش داده‌های قیمت انرژی الکتریکی ۲۴ ساعته به مدت یکماه برای آموزش و تعیین مدل استفاده می‌شود. شکل ۹ روند پیش‌بینی قیمت انرژی الکتریکی روز اول آبان ماه ۸۴ را به روش شبکه‌های عصبی و سریهای زمانی نشان می‌دهد. قیمت انرژی الکتریکی به عوامل زیادی بستگی دارد که همه آنها در پیش‌بینی لحاظ نشده است. لذا در برخی ساعت‌ها ممکن است پیش‌بینی شبکه‌های عصبی دقیقتر و در ساعت‌های دیگر پیش‌بینی سریهای زمانی دقیق‌تر باشد. بنابراین

است. بنابراین دقت پیش‌بینی با اضافه شدن بار تغییری نمی‌کند. پیش‌بینی قیمت برای ساعتهای بعدی تا ۳۶۰ ساعت به دو روش فوق در شکل ۱ پیوست آورده شده است. منحنی درصد خطای پیش‌بینی دو حالت برای اول آبان ماه ۸۴ در شکل ۸ رسم شده است. برای ساعتهای بعدی تا ۳۶۰ ساعت، درصد خطای این دو حالت در شکل ۲ پیوست آورده شده است. با بررسی درصد خطای پیش‌بینی هم مشاهده می‌شود که اکثر خطای در حالت بدون در نظر گرفتن بار کمتر از خطای حالت با در نظر گرفتن بار می‌باشد. میانگین قدر مطلق درصد خطای در ۳۶۰ ساعت اول مهر ماه ۸۴ با در نظر گرفتن بار ۱/۹۱۳۲ درصد و بدون در نظر گرفتن بار ۱/۸۴۳۴ درصد می‌باشد. لذا نتیجه می‌شود که لحاظ کردن بار در پیش‌بینی قیمت خطای پیش‌بینی را کاهش نمی‌دهد.



شکل ۷- قیمت واقعی و قیمت پیش‌بینی شده با و بدون در نظر گرفتن بار برای ۱۰۰ ساعت اول آبان ماه ۸۴

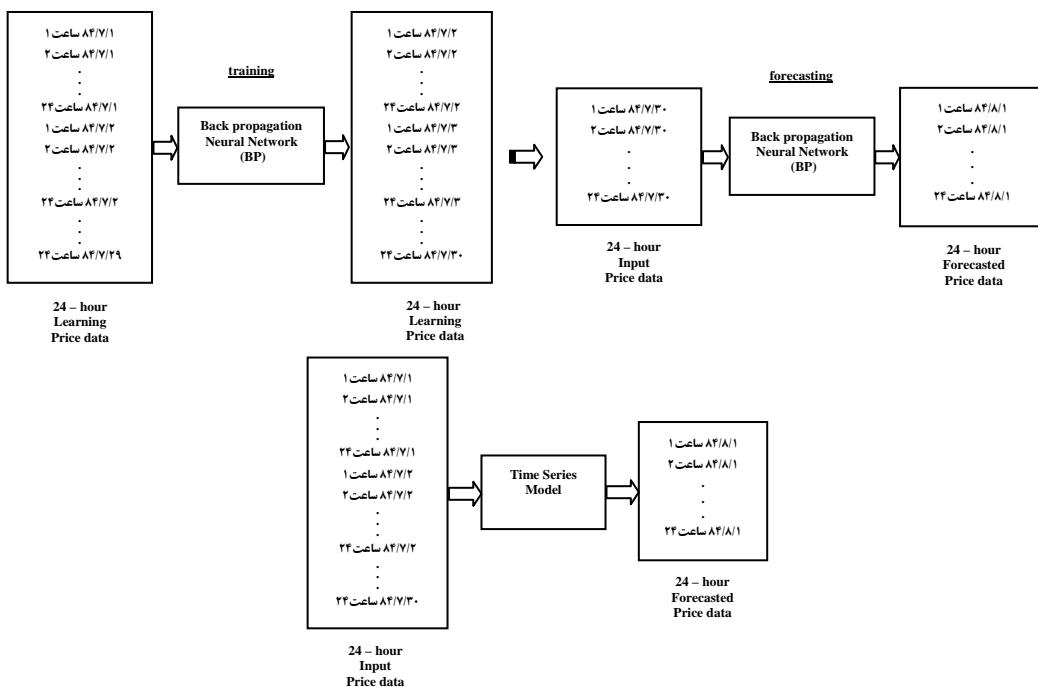


شکل ۸- منحنی درصد خطای پیش‌بینی در دو حالت برای ۱۰۰ ساعت اول آبان ماه ۸۴

## پیست و سومین کنفرانس بین‌المللی برق

پیش‌بینی دو روش و خطاهای آنها برای ۱۰۰ ساعت اول آبان ماه ۸۴ در شکل ۱۰ آورده شده است. همانطور که مشاهده می‌شود خطوط نقطه‌چین که مربوط به خطای پیش‌بینی به روش سریهای زمانی می‌باشد بالاتر از خطوط ممتد قرار دارد. یعنی در اکثر موارد خطای بیشتری نسبت به روش شبکه‌های عصبی دارد. برای مقایسه بیشتر، منحنی تغییرات خطای پیش‌بینی قیمت با دو روش فوق برای ساعتهای بعدی تا ۷۲۰ ساعت در شکل ۳ پیوست آورده شده است. در نهایت میانگین قدر مطلق درصد خطای روش سریهای زمانی برای ۷۲۰ ساعت آبان ماه ۸۴ برابر با  $1/87$  درصد و برای روش شبکه‌های عصبی برابر با  $1/5$  درصد گردید. بنابراین از نظر میانگین قدر مطلق درصد خطای پیش‌بینی نیز روش شبکه‌های عصبی میانگین خطای کمتری نشان می‌دهد. ولی با دقت در مراحل پیش‌بینی دو روش مشخص می‌شود که زمان لازم برای پیش‌بینی قیمت در روش شبکه‌های عصبی به مراتب بیشتر می‌باشد. این زمان را می‌توان به دو بخش تقسیم کرد.

لازم است که خطای این دو روش در یک بازه طولانی بررسی شود. برای این منظور قیمت انرژی الکتریکی ۲۴ ساعته ۳۰ روز آبان ماه با هر دو روش پیش‌بینی می‌شود. روش کار بدین ترتیب است که برای پیش‌بینی قیمت انرژی الکتریکی ۲۴ ساعته روز دوم آبان ماه، داده‌های واقعی روز اول آبان ماه به داده‌های آموزشی اضافه شده و داده‌های ۲۴ ساعته روز اول مهرماه از داده‌های آموزشی حذف می‌شوند. یعنی در هر مرحله آموزش از داده‌های ۲۴ ساعته ۳۰ روز متوالی استفاده می‌شود. بطور مشابه در روش سریهای زمانی نیز برای پیش‌بینی قیمت ۲۴ ساعته هر روز، از داده‌های قیمت ۲۴ ساعته یک ماه قبل استفاده می‌شود. همین روند برای پیش‌بینی قیمت انرژی الکتریکی ۲۴ ساعته روزهای بعدی آبان ماه استفاده می‌شود. در روش سریهای زمانی مدل اتورگرسیو مرتبه ۲ برای پیش‌بینی قیمت هر یک از روزهای آبان ماه ۸۴ بدست می‌آید. در روش شبکه‌های عصبی برای تمام روزهای آبان ماه ۸۴ شبکه عصبی پس انتشار دو لایه، با یک نرون در لایه خروجی و تابع فعال ساز خطی خروجی، پاسخ بهتر یعنی با کمترین مقدار خطا ارائه می‌دهد. نتایج حاصل از



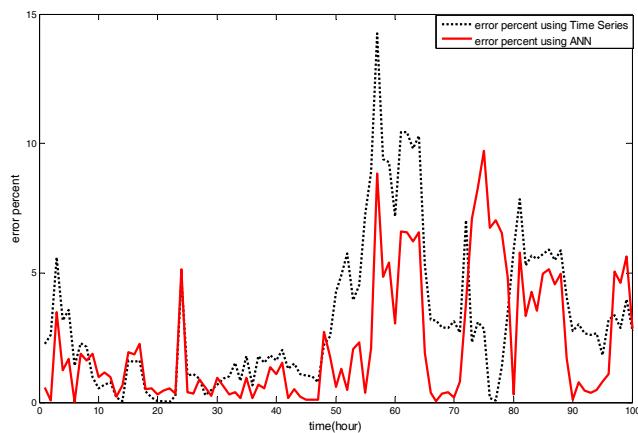
شکل ۹- نحوه پیش‌بینی به روش شبکه‌های عصبی و سریهای زمانی

## بیست و سومین کنفرانس بین‌المللی برق

آمده از مقایسه دو روش شبکه‌های عصبی و سریهای زمانی در بازار برق ایران نشان می‌دهد که روش شبکه‌های عصبی خطای پیش‌بینی کمتری نسبت به روش سریهای زمانی دارد. ولی زمان بیشتری برای پیش‌بینی نیاز دارد. در روش شبکه‌های عصبی برای پیش‌بینی باید شبکه با داده‌های گذشته آموزش داده شود. سپس با استفاده از شبکه آموزش داده شده و داده‌های ورودی جدید پیش‌بینی انجام شود. یعنی پیش‌بینی در دو مرحله صورت می‌گیرد. ثانیاً برای تعیین تعداد لایه‌ها، نزونهای هر لایه و نرخ یادگیری مطلوب روش سعی و خطا اعمال می‌شود که اینکار نیاز به زمان محاسبه زیادی دارد. در حالی که در روش سریهای زمانی پیش‌بینی در یک مرحله صورت می‌گیرد و نیازی به آموزش ندارد. همچنین برای تعیین مدل مناسب نیازی به سعی و خطا نمی‌باشد بنابراین زمان محاسبه کمتری دارد. در نتیجه معقول به نظر می‌رسد که برای پیش‌بینی قیمت انرژی الکتریکی بازار برق ایران از روش سریهای زمانی استفاده شود. نهایتاً می‌توان نتیجه گرفت که چنانچه دقت برای ما اهمیت بیشتری داشته باشد و سرعت پیش‌بینی مهم نباشد استفاده از شبکه‌های عصبی مناسب است. ولی چنانچه سرعت پیش‌بینی مهم باشد و دقت خیلی مهم نباشد استفاده از سریهای زمانی توصیه می‌گردد.

### مراجع

- [۱] احد اسماعیلی کلالق، مجید علومی بایگی، سید محمد رضا رفیعی، "پیش‌بینی قیمت خرید انرژی در بازار برق ایران" ، بیست و یکمین کنفرانس بین‌المللی برق ، PSC 2006
- [۲] M. Shahidehpour and M. Alomoush, *Restructured Electrical Power Systems*, Marcel Dekker Publishers, June 2001.
- [۳] E. Hrist, and B. Kirby, "Creating competitive markets for ancillary services", ORNL/Con-448, Oak Ridge National Laboratory, Oka Ridge, TN, October 1997 .



شکل ۱۰- خطای پیش‌بینی روش سریهای زمانی و شبکه‌های عصبی برای ۱۰۰ ساعت اول آبان ماه ۸۴

- ۱- زمان لازم برای آموزش شبکه
- ۲- زمان لازم برای تعیین تعداد لایه‌ها، نزونهای هر لایه و نرخ یادگیری مطلوب به روش سعی و خطا در حالی که در روش سریهای زمانی اولاً نیازی به آموزش شبکه نمی‌باشد و ثانیاً برای تعیین مدل مناسب نیازی به سعی و خطا نمی‌باشد.

### نتیجه‌گیری

در این مقاله روش شبکه‌های عصبی برای پیش‌بینی قیمت انرژی الکتریکی مورد مطالعه قرار گرفته است. همچنین این روش با روش سریهای زمانی مقایسه شده است. برای بررسی تاثیر بار مصرفی در پیش‌بینی قیمت، این روش در دو حالت بررسی شده است. در حالت اول شبکه فقط با داده‌های قیمت انرژی الکتریکی آموزش می‌بیند و در حالت دوم از داده‌های بار مصرفی و قیمت انرژی الکتریکی جهت آموزش استفاده شده است. شبکه عصبی مورد استفاده، شبکه عصبی پس انتشار دو لایه، با یک نرون در لایه خروجی و تابع فعال ساز خطی می‌باشد. بررسی نتایج بدست آمده نشان می‌دهد که استفاده از داده‌های بار مصرفی برای کاهش خطای پیش‌بینی قیمت، نتیجه مطلوبی در بر ندارد. علت اینست که داده‌های قیمت خود شامل اطلاعات بار می‌باشد. نتایج بدست

## بیست و سومین کنفرانس بین‌المللی برق

جدول ۱ - داده‌های بار و قیمت انرژی الکتریکی بازار برق ایران

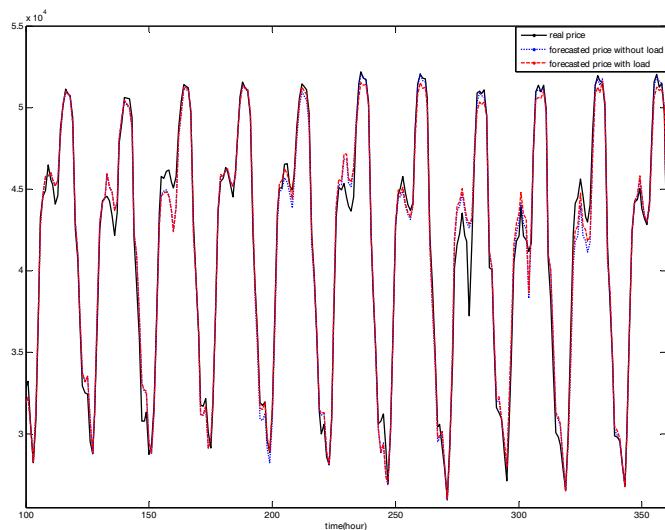
| تاریخ          | قیمت انرژی بر حسب<br>Rial/MWh | بار مصرفی بر<br>MWh |
|----------------|-------------------------------|---------------------|
| ۱ ساعت ۸۴/۷/۱  | 47315                         | 21049               |
| ۲ ساعت ۸۴/۷/۱  | 45622                         | 20085               |
| ۳ ساعت ۸۴/۷/۱  | 44112                         | 19615               |
| ۴ ساعت ۸۴/۷/۱  | 42898                         | 19140               |
| ۵ ساعت ۸۴/۷/۱  | 41747                         | 18893               |
| ۶ ساعت ۸۴/۷/۱  | 40083                         | 18069               |
| ۷ ساعت ۸۴/۷/۱  | 36967                         | 17057               |
| ۸ ساعت ۸۴/۷/۱  | 39773                         | 17329               |
| ۹ ساعت ۸۴/۷/۱  | 43920                         | 17935               |
| ۱۰ ساعت ۸۴/۷/۱ | 47170                         | 18795               |
| ۱۱ ساعت ۸۴/۷/۱ | 48866                         | 19493               |
| ۱۲ ساعت ۸۴/۷/۱ | 49348                         | 20107               |
| ۱۳ ساعت ۸۴/۷/۱ | 49966                         | 20710               |
| ۱۴ ساعت ۸۴/۷/۱ | 49992                         | 21194               |
| ۱۵ ساعت ۸۴/۷/۱ | 50029                         | 21087               |
| ۱۶ ساعت ۸۴/۷/۱ | 49735                         | 20878               |
| ۱۷ ساعت ۸۴/۷/۱ | 48603                         | 20225               |
| ۱۸ ساعت ۸۴/۷/۱ | 47842                         | 19771               |
| ۱۹ ساعت ۸۴/۷/۱ | 49004                         | 22856               |
| ۲۰ ساعت ۸۴/۷/۱ | 51339                         | 25605               |
| ۲۱ ساعت ۸۴/۷/۱ | 52042                         | 25450               |
| ۲۲ ساعت ۸۴/۷/۱ | 52207                         | 24690               |
| ۲۳ ساعت ۸۴/۷/۱ | 51502                         | 23436               |
| ۲۴ ساعت ۸۴/۷/۱ | 46869                         | 21672               |
| ۱ ساعت ۸۴/۷/۲  | 45147                         | 21944               |
| ۲ ساعت ۸۴/۷/۲  | 43276                         | 20772               |
| ۳ ساعت ۸۴/۷/۲  | 42267                         | 20096               |
| ۴ ساعت ۸۴/۷/۲  | 41394                         | 19612               |
| ۵ ساعت ۸۴/۷/۲  | 40218                         | 19529               |
| ۶ ساعت ۸۴/۷/۲  | 39188                         | 19204               |
| ۷ ساعت ۸۴/۷/۲  | 36726                         | 18211               |
| ۸ ساعت ۸۴/۷/۲  | 39428                         | 18808               |
| ۹ ساعت ۸۴/۷/۲  | 44427                         | 20701               |
| ۱۰ ساعت ۸۴/۷/۲ | 46922                         | 21408               |
| ۱۱ ساعت ۸۴/۷/۲ | 47711                         | 22152               |
| ۱۲ ساعت ۸۴/۷/۲ | 48406                         | 22858               |
| ۱۳ ساعت ۸۴/۷/۲ | 48987                         | 23073               |
| ۱۴ ساعت ۸۴/۷/۲ | 48963                         | 23553               |
| ۱۵ ساعت ۸۴/۷/۲ | 49171                         | 23651               |
| ۱۶ ساعت ۸۴/۷/۲ | 49201                         | 23364               |
| ۱۷ ساعت ۸۴/۷/۲ | 48824                         | 22689               |
| ۱۸ ساعت ۸۴/۷/۲ | 47928                         | 22708               |
| ۱۹ ساعت ۸۴/۷/۲ | 48135                         | 26289               |
| ۲۰ ساعت ۸۴/۷/۲ | 49486                         | 27888               |
| ۲۱ ساعت ۸۴/۷/۲ | 50025                         | 27127               |
| ۲۲ ساعت ۸۴/۷/۲ | 49586                         | 26370               |
| ۲۳ ساعت ۸۴/۷/۲ | 49501                         | 24639               |
| ۲۴ ساعت ۸۴/۷/۲ | 45375                         | 22743               |

- [۴] A. J. Conejo, J. Conteras, J. M. Arroyo, and de la S. Torre, “Optimal response of an oligopolistic generating company to a competitive pool-based electric power market”, IEEE Trans. Power Syst., to be published .
- [۵] B. O. Gross, and F. D. Galiana, “Short-term load forecasting”, Proc. IEEE, Vol.75, No.12, pp.1558-1573, Dec. 1987.
- [۶] M. T. Hagan, and S. M. Behr, “The time series approach to short term load forecasting”, IEEE Trans. Power Syst, Vol.2, pp.785-791, Aug. 1987.
- [۷] J. Contreras, R. Espinola, F. J. Nogales, and A. J. Conejo, “ARIMA models to predict next-day electricity prices”, IEEE Trans. on Power Syst., Vol.18, No.3, Aug. 2003, pp.1014 – 1020.
- [۸] H. S. Hippert, C. E. Pedreira, and R. C. Souza, “Neural networks for short-term load forecasting: A review and evaluation”, IEEE Trans. Power Syst., Vol.16, pp.44-55, Feb.2001.
- [۹] B. Ramsay, and A. J. Wang, “A neural networks based estimator for electricity spot-pricing with particular reference to weekend and public holidays”, Neurocomputing, Vol.23, pp.47-57, 1998.
- [۱۰] B. R. Szuta, L. A. Sanabria, and T. S. Dillon, “Electricity price short-term forecasting using artifical neural networks”, IEEE Trans.Power Syst., Vol.14, pp.851-857, Aug.1999.
- [۱۱] Nicolaisen, J. D., Richter Jr, C. W., Sheble, G. B., “Price signal analysys for competitive electric generation companies,” Proc. Conf. Elect. Utility Deregulation and Restructing and Power Technologies, London, U.K., Apr.4-7, 2000, pp.66-71.
- [۱۲] امیر احمدی نژاد، حبیب رجی مشهدی، جواد ساده، ”بررسی و تحلیل پیش‌بینی پذیری قیمت در بازارهای رقبایی انرژی الکتریکی“، نوزدهمین کنفرانس بین‌المللی برق ، PSC 2004

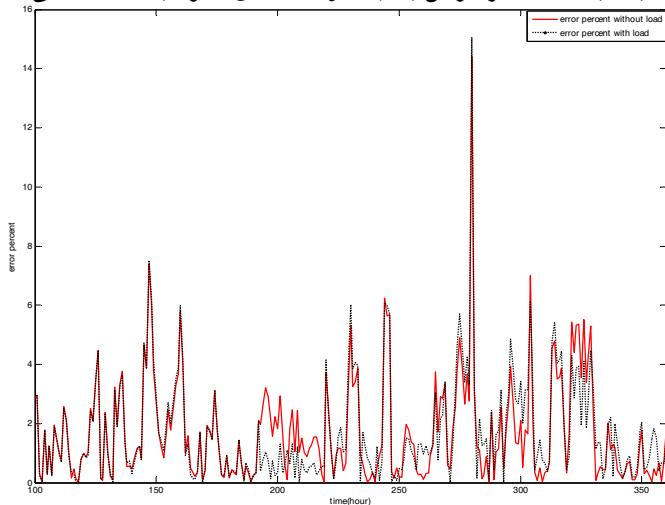
## پیوست

در جدول زیر ۴۸ داده اول مهر ماه ۸۴ مربوط به بار مصرفی بر حسب مگاوات ساعت و قیمت انرژی الکتریکی بر حسب ریال بر مگاوات ساعت آورده شده است.

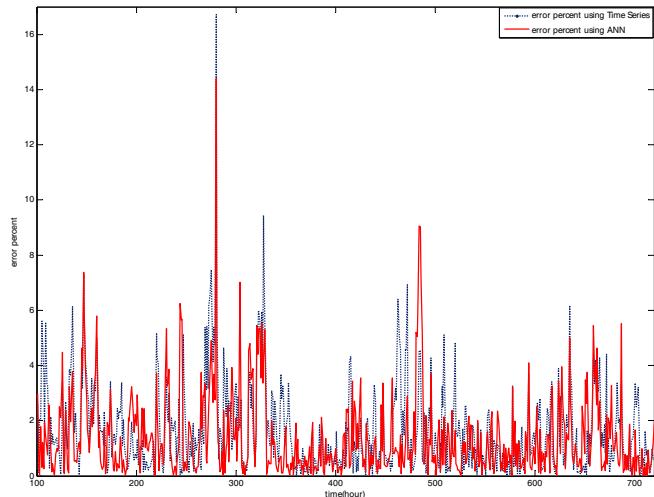
**بیست و سومین کنفرانس بین‌المللی برق**



شکل ۱ - ادامه منحنی پیش‌بینی قیمت انرژی الکتریکی آبان ماه ۸۴ در دو حالت  
با و بدون در نظر گرفتن بار به عنوان ورودی همراه با قیمت واقعی



شکل ۲ - ادامه منحنی درصد خطای پیش‌بینی قیمت انرژی الکتریکی آبان ماه ۸۴  
در دو حالت با و بدون در نظر گرفتن بار به عنوان ورودی



شکل ۳ - ادامه منحنی خطای پیش‌بینی قیمت انرژی الکتریکی  
با روش سریهای زمانی و شبکه‌های عصبی برای آبان ماه ۸۴