



چهارمین کنفرانس شبکه‌های توزیع نیرو

پیش بینی بار در شبکه توزیع بوسیله شبکه‌های عصبی

جمال مشتاق

شرکت مهندسين مشاور غرب نيرو

چکیده :

در راستای اجرای پروژه بهینه‌سازی شبکه توزیع کرمانشاه و بمنظور طراحی جامع و کامل شبکه توزیع در سالهای آتی ، پیش بینی بار خانگی، تجاری، روستایی، کشاورزی و ... در یکی از فازهای اجرائی پروژه گنجانیده شد. بدلیل انجام هرچه دقیقترین فاز از پروژه ، ضمن بررسی و تست روشهای موجود و معمول پیش‌بینی بار، این عمل بوسیله شبکه‌های عصبی نیز انجام گردید و بلحاظ دقت بسیار زیاد روش اخیر نسبت به روشهای معمول دیگر، تممیم گرفته شده پیش بینی انواع بارهای شبکه توزیع بوسیله شبکه‌های عصبی صورت گیرد.

در این مقاله هدف ارائه روش جدید پیش بینی بار بوسیله شبکه‌های عصبی است و ضمن برشمردن تعدادی از روشهای معمول ، بایک سری داده واقعی مقایسه‌ای بین روشهای موجود و روش ارائه شده انجام می‌گیرد. در این مقاله همچنین به بررسی یکی از الگوریتم‌های آموزش شبکه عصبی، که در پیش بینی بار بکار گرفته می‌پردازیم. شبکه عصبی بکار گرفته Multi Layer perceptron و الگوریتم استفاده شده Back - Propagation Learning rule می‌باشد.

جایابی پستهای توزیع بوسیله شبکه‌های عصبی و انتخاب مسیر بهینه هوائی و زمینی تغذیه، بوسیله Dynamic - Programing بمنظور می‌نیم نمودن تلفات و انت ولتاژ، فازهای دیگر پروژه بهینه سازی شبکه توزیع هستند که نتایج در مقالات بعدی برای آشنائی علاقمندان ارائه خواهد شد.

صنعت برق از صنایع زیربنایی یک کشور بوده و کلیه فعالیتهای اقتصادی ، صنعتی، کشاورزی، اجتماعی و غیره بطور مستقیم یا غیرمستقیم به این صنعت وابسته می باشند. با توجه به اینکه از یک طرف پروژه های این صنعت به سرمایه گذاری کلان و زمانهای طولانی نیاز دارد و از طرف دیگر نیروی برق قابل ذخیره سازی نیست لذا بمنظور استفاده بهینه از این صنعت، برنامه ریزی درازمدت دقیق لازم است .

برنامه ریزی دقیق، به اطلاعات کافی و دقیقی از نیاز مصرف در کشور وابسته است و از اینرو اهمیت موضوع پیش بینی بار بخوبی روشن می گردد. از آنجا که انرژی برق بعد از تولید و انتقال در مراکز توزیع به مصرف می رسد لذا پیش بینی بار در بخش توزیع از قبیل مصارف خانگی، روستائی، کشاورزی، عمومی، صنعتی کوچکتر از 1MW و ... از دو جهت اهمیت خواهد داشت :

- برنامه ریزی درازمدت در زمینه تولید و انتقال راتحت الشعاع خود قرار می دهد .
- منجر به یک طراحی بهینه در شبکه توزیع خواهد شد .

طراحی بهینه یک شبکه توزیع زمانی ممکن است که مسائل فنی و اقتصادی تواما " مورد توجه قرار گیرند بطوریکه طرح ، هم بلحاظ فنی و قابلیت اطمینان، مطابق با استانداردهای بین المللی بوده و هم از نظر اقتصادی بهینه باشد . اصولاً " ضریب اطمینان و هزینه یک نسبت مستقیم با هم دارند و افزایش ضریب اطمینان همواره افزایش هزینه را بدنبال خواهد داشت . بنابراین منظور از طراحی بهینه، یافتن نقطه اپتیمم است که با حداقل هزینه، طراحی فنی و منطبق با استانداردهای موجود صورت پذیرد . محاسبات فنی و یکبار بردن ضرایب اطمینان باید بر اساس بارهایی باشند که در آینده به شبکه متصل می شوند. واضح است که دقت محاسبات مستقیماً " وابسته به دقت پیش بینی بار خواهد بود. در این مقاله روشی ارائه شده که برای بارهای خانگی، روستائی، تجاری، کشاورزی و صنعتی کوچکتر از 1MW پیش بینی بار را با دقت قابل قبول انجام می دهد. از آنجا که رشد بار در مناطق مختلف از فرمول خاصی تبعیت نکرده و پارامترهای مختلفی از قبیل شرایط اقتصادی، جغرافیائی ، صنعتی، فرهنگی، سیاسی و آب و هوائی و ... در رشد بار موثر بوده و تازه میزان تاثیر این پارامترها از منطقه ای به منطقه دیگر متفاوت است لذا میتوان گفت که بین رشد بار و پارامترهای فوق الذکر یک ارتباط غیرخطی وجود داشته و با استفاده از فرمولهای تجربی متداول نمی توان مطمئن بود که پیش بینی بار بطور دقیق صورت می گیرد، روش شبکه های عمیق بعنوان پیشرفته ترین متد برای تشخیص الگوهای مختلف که دارای ارتباط غیرخطی هستند می تواند در پیش بینی بار مطرح شود .

۱- روشهای معمول در پیش بینی بار :

روشهای مختلفی در پیش بینی بار مطرح هستند که در ذیل به بررسی مهمترین آنها می پردازیم. در حقیقت این پیش بینی یک بررسی آماری است و بررسی آماری

عبارتست از یک مدل ریاضی که متغیر را به متغیرهای دیگر مبتنی بر فرضها و گمانها مرتبط می کند. در این مدل ریاضی تمام متغیرها ماهیت آماری دارند و معمولاً در پیش بینی بار از این نوع مدل های ریاضی استفاده می شود. مدل های مهم عبارتند از :

$$\begin{aligned} Y &= A+BX & - \\ Y &= A+BX+CX^2 & - \\ Y &= AX^B & - \\ Y &= A(1+B)^X & - \\ Y &= A\exp(BX) & - \end{aligned}$$

اینک برای هر کدام از مدل های فوق ضرایب و متغیرها را معرفی می نمایم.

۱-۱- مدل ریاضی $Y=A+BX$: در این مدل X ، سال مربوط به تعیین بار را نشان می دهد و نسبت به یک مبدا سنجیده می شود این مبدا اولین سالی است که در آن بررسی آماری صورت می گیرد. Y میزان بار در سال X ام است. A و B ضرایبی هستند که باید بر اساس آمارهای موجود تعیین گردند. برای بدست آوردن ضرایب معادله فوق از روش می نیم نمودن مربع خطاها استفاده می شود نحوه محاسبات بقرار ذیل است.

$$E^2 = \sum_{i=1}^N [Y_i - (A+BX_i)]^2 \quad \nabla E^2 = 0 \quad \frac{\partial E^2}{\partial A} = 0 \quad \text{و} \quad \frac{\partial E^2}{\partial B} = 0$$

$$NA + B \sum_{i=1}^N X_i = \sum_{i=1}^N Y_i \quad A \sum_{i=1}^N X_i + B \sum_{i=1}^N X_i^2 = \sum_{i=1}^N X_i Y_i$$

نتیجه می شود :

$$A = \frac{(\sum Y_i)(\sum X_i^2) - (\sum X_i) \sum X_i Y_i}{N \sum X_i^2 - (\sum X_i)^2} \quad B = \frac{N \sum X_i Y_i - \sum X_i \sum Y_i}{N \sum X_i^2 - (\sum X_i)^2}$$

بایدت آوردن ضرایب A و B می توان برای سالهای آینده مقدار Y را محاسبه کنیم. مثال :

هرگاه مقادیر بار در سالهای ۶۰ و ۶۱ و ۶۳ برابر ۱۰۰، ۱۱۵ و ۱۳۵ مگاوات باشد داریم :

X	۱	۲	۴
Y	۱۰۰	۱۱۵	۱۳۵

باتوجه به جدول فوق ضرایب A و B را بدست می آوریم :

$$N = 3 \quad \sum X_i = 7 \quad \sum Y_i = 350 \quad \sum X_i^2 = 21 \quad \text{و} \quad \sum X_i Y_i = 870$$

$$A = 90 \quad \text{و} \quad B = 11/43$$

در نتیجه :

حال اگر هدف محاسبه در سال ۷۰ باشد خواهیم داشت :

$$Y = 90 + 11/43 X \quad \text{و} \quad X = 11 \implies Y = 215/43 \text{ MW}$$

۱-۲- مدل ریاضی $Y=A+BX+CX^2$: هرگاه مانند حالت قبل محاسبه ضرایب A و B و C را براساس می نیم کردن مربعات خطا انجام دهیم به نتایج ذیل میرسیم :

$$AN+B\sum Xi+C\sum Xi^2 = \sum Yi \quad A\sum Xi+B\sum Xi^2+C\sum Xi^3 = \sum XiYi$$

$$A\sum Xi^2+B\sum Xi^3+C\sum Xi^4 = \sum Xi^2Yi$$

برای مثال نمونه، ضرایب A و B و C را از دستور کرام بدست می آوریم :

$$A = 91.6 \quad B = 9/8 \quad C = 0/22$$

حال اگر هدف محاسبه بار در سال ۷۰ باشد چنین عمل می کنیم :

$$X = 11 \quad Y = 91/6 + 9/8 X + 0/22 X^2 \implies Y = 228/12 \text{ MW}$$

۱-۳- مدل ریاضی $Y = AX^B$: در این روش می توان از طرفین لگاریتم گرفته و حل

مسئله را به روش اول تبدیل نمائیم ولی معمولاً از رشت متوسط بار استفاده

می کنند و مقادیر A و B را بدست می آورند .

به مثال نمونه توجه می کنیم :

X	1	2	4
Y	100	115	135

$X=1 \implies Y=A=100$

$$X=4 \implies Y=135 = 100 \times 4^B \implies B = \frac{\text{LN } 1/35}{\text{LN } 4} = 0/2165 \implies Y = 100 X^{0/2165}$$

حال اگر بار سال ۷۰ مورد نظر باشد، داریم :

$$X=11 \implies Y = 100 X^{0/2165} = 168 \text{ MW}$$

۱-۴- مدل ریاضی $Y = A(1+B)^X$: در این روش نیز می توان با لگاریتم گرفتن از

طرفین مسئله را به روش اول تبدیل کنیم ولی معمولاً رشد متوسط بار در نظر

گرفته می شود .

برای مثال نمونه مقادیر A و B را بدست می آوریم :

$$X=1 \implies Y=100 \implies 100=A(1+B)$$

$$X=4 \implies Y=135 \implies 135=A(1+B)^4$$

$$\implies B = 0/105 \quad \text{و} \quad A = 90/48$$

برای سال ۷۰ می توانیم مقدار بار Y را چنین محاسبه کنیم :

$$X=11 \quad Y = 90/48(1+0/105)^{11} = 271/25 \text{ MW}$$

۱-۵- مدل ریاضی $Y=A \times \exp(BX)$: در این روش نیز معمولاً پارامترهای A و B

براساس رشت متوسط بار محاسبه می شود بنابراین برای مثال نمونه خواهیم

داشت :

X	1	2	4
Y	100	115	135

و $X=1 \quad Y=100 \quad A \times \exp(B) = 100$

$$X=4 \quad Y=135 \quad A \times \exp(4B) = 135 \quad B=0/1 \quad A=90/48$$

حال اگر منظور محاسبه بار در سال ۷۰ باشد خواهیم داشت :

$$X = 11 \rightarrow Y = 90/48 \exp(0/1X) = 271/82 MW$$

همانطوری که از نتایج ۵ روش مذکور مشاهده می گردد روشهای دوم و چهارم و پنجم دارای نتایج نزدیک به هم بوده و روشهای دقیقتری هستند .

۲- پیش بینی بار بوسیله شبکه های عصبی :

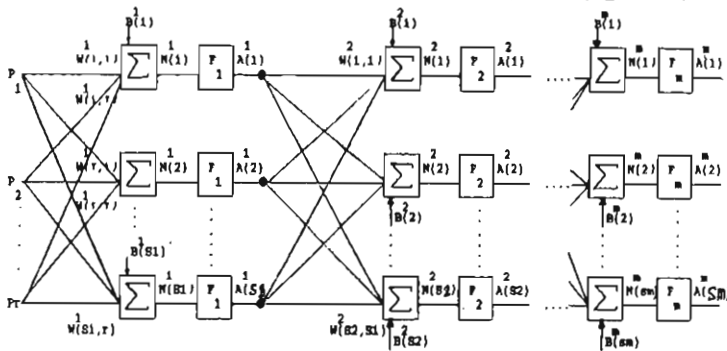
قبل از پرداختن به چگونگی عمل ابتدا به بررسی دو اصطلاح پیش بینی و پیشگویی می پردازیم . این دو اصطلاح هر چند که به یک منظور خاص بکار می روند ولی باهم اختلاف دارند . پیشگویی عبارتست از حدس در مورد اتفاق افتادن عملی در آینده بطوریکه کنترل آن خارج از اختیار بشر است ولی پیش بینی عبارتست از حدس در مورد اتفاق یک عمل در آینده با توجه به شرایطی که برای انجام آن مهیا می شود . یعنی یک عمل برای واقع شدن در آینده احتیاج به یک سری ملزومات و شرایط دارد حال اگر شرایط مهیا باشد در مورد اتفاق آن، در آینده می توان پیش بینی کرد . با توجه به این تعریف می توان گفت هرگاه پیش بینی نامطلوب باشد با تغییر شرایط می توان پیش بینی را بنحویکه مطلوب تبدیل نمائیم ، یعنی تغییر پیش بینی در اختیار انسان است .

با توجه به مطالب فوق برای پیش بینی بار ابتدا شرایط و ملزومات را باید شناخت . همانطور که قبلاً گفته شد در رشد بار پارامترهایی از قبیل رشد جمعیت ، مسائل فرهنگی ، جغرافیایی ، اقتصادی ، سیاسی ، آب و هوایی و اجتماعی موثر هستند و تغییر این شرایط نیازمند برنامه ریزیهای اساسی و درازمدت است بنابراین اگر حوادث غیرمترقبه ای از قبیل جنگ ، زلزله و ... پیش نیاید می توان گفت شرایط نامبرده فوق تغییرات سریع و پله ای نخواهند داشت و باروش شبکه های عصبی ، می توان ضمن دنبال نمودن تغییرات کند شرایط فوق (در صورت وجود) پیش بینی بار را با دقت انجام دهیم .

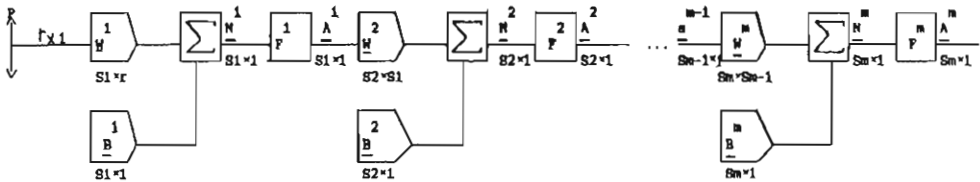
البته لازم به ذکر است که در این پیش بینی فقط بارهای خانگی ، روستایی ، تجاری ، کشاورزی ، عمومی و صنعتی کوچکتر از 1MW مدنظر هستند و بارهای صنعتی بزرگتر از 1MW را از آنجا که تابع شرایط و سیاستگذاری خاصی هستند با این روش نمی توان پیش بینی کرد . بنابراین برای پیش بینی بار نهایی در یک منطقه بایستی بارهای کوچک را بوسیله شبکه های عصبی پیش بینی نمود و بارهای بزرگ را با توجه به برنامه های درازمدت دولت در جهت احداث مصرف کننده های بزرگ برق در منطقه ، به خروجی برنامه کامپیوتری شبکه های عصبی اضافه نمود .

برای پیش بینی بار از شبکه multi layer perceptron و قانون یادگیری Back propagation استفاده شده است . اینک به بررسی شبکه فوق و قانون مربوط به آن می پردازیم .

۲-۱- شبکه پرسپترون چندلایه : برای بررسی بهتر شبکه پرسپترون چندلایه ابتدا به رسم آن می پردازیم :



می توان شبکه رسم شده را بصورت ماتریسی مانند ذیل نمایش دهیم :



رابطه بین ورودی P و خروجی A به قرار ذیل است :

$$A = F [W^M P + B^M + (W^{M-1} P + B^{M-1}) + B^{M-1} + \dots + (W^2 P + B^2) + B^2 + (W^1 P + B^1) + B^1]$$

در این نوع شبکه توابع بکاررفته برای نرونهای هر لایه معمولاً "یکسان است ولی این توابع از یک لایه به لایه دیگر فرق می کنند .

برای فهم بیشتر مطلب ابتدا متغیرهای فوق را تعریف می کنیم :

P- بردار ورودی با بعد $r \times 1$

Wi- ماتریسی وزنه ها بین دولایه i-1 و i و دارای بعد $S_i \times S_{i-1}$ است .

$W_i(K, L)$ - وزنه مربوط به نرون K ام از لایه i ام و نرون L ام از لایه i-1

$B_i(J)$ - مقدار ثابت نرون J ام از لایه i ام

F_i - تابع مربوط به لایه i ام

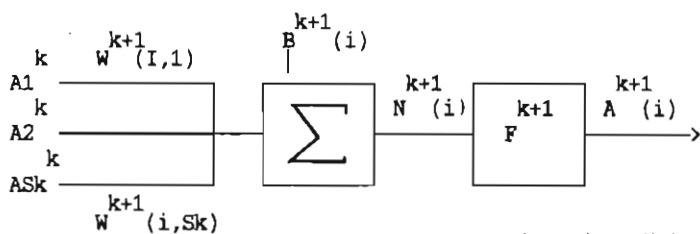
N_i - خروجی لایه i ام و دارای بعد $S_i \times 1$ است .

A_i - خروجی تابع لایه i ام و دارای بعد $S_i \times 1$ است .

M- تعداد لایه های شبکه

S_i - تعداد نرون ها در لایه i ام

هرگاه از شبکه گسترده فوق یک نرون را بطور مجزا در نظر بگیریم می توان آن را بصورت زیر نمایش داد :



برای نرون فوق معادلات را می نویسیم :

$$N^{k+1}(i) = A^{k+1}(1)W^{k+1}(i,1) + \dots + A^{k+1}(S_k)W^{k+1}(i,S_k) + B^{k+1}(i)$$

$$N^{k+1}(i) = \sum_{j=1}^{S_k} A^{k+1}(j)W^{k+1}(i,j) + B^{k+1}(i) \quad \text{و}$$

$$A^{k+1}(i) = F^{k+1}(N^{k+1}(i)) \quad i=1,2,\dots,S_{k+1}$$

اگر معادلات را بصورت ماتریسی درآوریم خواهیم داشت :

$$\underline{A}^{k+1} = \underline{F}^{k+1}(\underline{N}^{k+1}), \quad \underline{N}^{k+1} = \underline{W}^{k+1} \underline{A}^{k+1} + \underline{B}^{k+1}$$

در این شبکه برای پیش بینی باز از توابع $F(X) = X$ و $F(X) = \frac{A}{1 + \exp(-BX)}$ استفاده شده است .

بر اساس معادلات فوق و انتخاب مقادیر اولیه W^0 و B^0 و ورودی $A^0 = P$ به A^M (خروجی شبکه عصبی) می رسم یعنی :

$$\underline{A}^{k+1} = \underline{F}^{k+1}[\underline{W}^{k+1} \underline{A}^k + \underline{B}^{k+1}] \quad k=0,1,\dots,M-1$$

هرگاه خروجی مطلوب T باشد می توان از اختلاف $E = T - A^M$ (خطای بوجود آمده) در تصحیح پارامترهای شبکه یعنی W ها و B ها استفاده کرد و از آنجا که این تصحیح وزنه ها و مقادیر ثابت از لایه خروجی شروع به لایه ورودی ختم می شود این روش به Back Propagation موسوم است . در ادامه مقاله به چگونگی تاثیر خطای E در تغییر W و B شبکه، بمنظور کاهش خطا می پردازیم .

۲-۲- قانون یادگیری Back Propagation : بمنظور کاهش خطای $E = T - A^M$ لازم

است که وزنه های W و مقادیر B تعدیل گردند . در این راستا تابع خطای F

را تشکیل می دهیم :

$$F = \frac{1}{2} E[(T - A^M)^2]$$

در ریاضیات مهندسی ثابت می شود هرگاه \hat{F} تقریب تابع F باشد و رابطه زیر

$$E[(\nabla \hat{F}(X)) = \nabla F(X)]$$

برقرار باشد :

آنگاه \hat{F} تقریب خوب و قابل قبولی از F خواهد بود .

در شبکه های عصبی هرگاه تقریب $(T - A^M)$ ، $\hat{F} = \frac{1}{2} E[(T - A^M)^2]$ را برای تابع خطا در

نظریه‌گیرییم تساوی $E[\nabla \hat{F}(X)] = \nabla F(X)$ ثابت می‌گردد که در اینجا بمنظور پرهیز از محاسبات ریاضی و احیاناً "خسته کننده" از اثبات آن صرفنظر می‌شود و در ادامه کار از تابع \hat{F} بعنوان تابع خطا استفاده کنیم.

همانطور که توضیح داده شد در هر مرحله تغییر W و B در جهت کاهش \hat{F} صورت می‌گیرد. لذا خواهیم داشت:

در این فرمول P_k بردار جستجو است و در واقع مسیر حرکت در مرحله k ام را مشخص می‌کند بطوریکه سربعتر به مقدار می‌نیم تابع خطای \hat{F} می‌رسیم و α_k مقدار ثابت و مثبتی است که میزان حرکت در جهت P_k را مشخص می‌کند.

برای یافتن مقادیر α_k و P_k را حول نقطه X_k بسط می‌دهیم و داریم:

$$\hat{F}(X_{k+1}) = \hat{F}(X_k) + \alpha_k \nabla \hat{F}^T(X_k) P_k \quad (1)$$

و چون هدف می‌نیم نمودن تابع خطای \hat{F} است لذا X_{k+1} باید طوری انتخاب شود که:

$$\hat{F}(X_{k+1}) < \hat{F}(X_k) \implies \alpha_k \nabla \hat{F}^T(X_k) P_k < 0$$

چون α_k مقدار مثبتی است لذا لازم است که مقدار $P_k \cdot \nabla \hat{F}^T(X_k)$ منفی باشد بنابراین:

$$\nabla E^T(X_k) \cdot P = |\nabla E^T(X_k)| |P| \cos \theta < 0$$

θ زاویه بین دو بردار P و $\nabla \hat{F}^T(X_k)$ است و حداکثر مقدار منفی آن در $\theta = -\pi$ خواهد بود لذا نتیجه $P = -\nabla \hat{F}^T(X_k)$ حاصل می‌شود یعنی جهت حرکت برای کاهش تابع خطا در خلاف جهت گرادیان تابع خطا خواهد بود.

α_k نیز ضریب ثابت و مثبتی است که در شبکه بکار رفته بازای مقادیر مختلف، نتایج تست شدودر $\alpha = 0.2$ نتیجه مطلوبتری بدست آمد.

از فرمول (1) می‌توان استفاده کرد و مقادیر وزنه‌ها و B ها را در شبکه عصبی بدست آوریم:

$$W_{new}^k(i,j) = W_{old}^k(i,j) + \nabla W^k(i,j) = W_{old}^k(i,j) - \alpha \frac{\partial \hat{F}}{\partial W^k(i,j)} \quad (2)$$

$$B_{New}^k(i) = B_{old}^k(i) + \nabla B^k(i) = B_{old}^k(i) - \alpha \frac{\partial \hat{F}}{\partial B^k(i)} \quad (3)$$

در فرمولهای 2 و 3 رابطه بین وزنه‌ها و B ها در دو مرحله متوالی نشان داده شده است. مسئله‌ای که در اینجا حائز اهمیت است حساسیت خطا به خروجی نرونها در لایه‌های مختلف است. حساسیت را طبق فرمول زیر تعریف می‌کنیم.

$$S^k(i) = \frac{\partial \hat{F}}{\partial N^k(i)} \quad (4)$$

با بدست آوردن حساسیت خطا نسبت به خروجی نرون می‌توان نسبت تغییرات خطابه پارامترهای آن نرون را بدست آوریم:

$$\frac{\partial \hat{F}}{\partial W_{(i,j)}^k} = \frac{\partial \hat{F}}{\partial N^k(i)} \cdot \frac{\partial N^k(i)}{\partial W_{(i,j)}^k} = S^k(i) \cdot A^{k-1}(j) \quad (5)$$

$$\frac{\partial \hat{F}}{\partial B^k(i)} = \frac{\partial \hat{F}}{\partial N^k(i)} \cdot \frac{\partial N^k(i)}{\partial B^k(i)} = S^k(i) \cdot 1 = S^k(i) \quad (6)$$

از معادلات ۲ و ۳ و ۵ و ۶ میتوان نتیجه گرفت :

$$W_{new(i,j)}^k = W_{old}^k - \alpha S^k(i) A^{k-1}(j) \quad (7)$$

$$B_{new(i)}^k = B_{old(i)}^k - \alpha S^k(i) \quad (8)$$

از آنجاکه در شروع تصحیح پارامترها آنچه که در اختیار ماست مقدار خروجی و در نتیجه F میباشد لذا در اولین قدم می توانیم حساسیت نرون های موجود در لایه آخر را بدست آورده سپس رابطه های بین حساسیت نرونها در دو لایه متوالی را بدست آوریم. بمنظور یافتن رابطه بین حساسیت نرونهای دو لایه متوالی محاسبات ذیل را انجام میدهیم :

$$\frac{\partial N^{k+1}}{\partial N^k} \Bigg|_{(i,j)} = \frac{\partial N^{k+1}(i)}{\partial N^k(j)} \quad (9)$$

در نتیجه :

$$\frac{\partial N^{k+1}(i)}{\partial N^k(j)} = \frac{\partial \left[\sum_{l=1}^{S_k} A^k(l) W^{k+1}(i,l) + B^{k+1}(i) \right]}{\partial N^k(j)} = W^{k+1}(i,j) \cdot \frac{\partial A^k(j)}{\partial N^k(j)} = W^{k+1}(i,j) \cdot [F'(N^k(j))]$$

اگر بخواهیم رابطه بدست آمده را بصورت ماتریسی نشان دهیم خواهیم داشت :

$$\frac{\partial \underline{N}^{k+1}}{\partial \underline{N}^k} = \underline{W}^{k+1} [F'(\underline{N}^k)]' \quad (10) \quad \text{و} \quad F'(\underline{N}^k)_{(i,j)} = F'(\underline{N}^k) \quad \text{اگر } i=j$$

$$= 0 \quad \text{اگر } i \neq j$$

از تعریف حساسیت نرونها در لایه k داریم :

$$S^k = \frac{\partial \hat{F}}{\partial \underline{N}^k} = \left[\frac{\partial \underline{N}^{k+1}}{\partial \underline{N}^k} \right]^T \cdot \frac{\partial \hat{F}}{\partial \underline{N}^{k+1}} \cdot \frac{1}{S^{k+1}} \quad (11)$$

ضریب $\frac{1}{S_{k+1}}$ برای اینست که معادله ماتریسی درست باشد .

از معادلات ۱۰ و ۱۱ میتوان نتیجه گرفت :
$$\underline{S}^k = [\underline{F} \quad \underline{N}] \cdot \underline{S}^{k+1} \cdot \underline{W}^{k+1} \cdot \underline{S}^{k+1} \cdot \frac{1}{S_{k+1}} \quad (12)$$

همانطور که از معادله ۱۲ مشهود است حساسیت در هر لایه به حساسیت و پارامترهای لایه مابعد مربوط میشود و به این ترتیب بایدست آوردن \underline{S}^M میتوان حساسیت تمام نرون هادر لایه های شبکه عصبی را بدست آوردیم . و از معادلات ۷ و ۸ میتوان مقادیر جدید W و B شبکه عصبی را در جهت کاهش تابع خطای F بدست آوردیم و این عمل را آنقدر تکرار نمائیم تا به جواب مطلوب به حد لازم نزدیک شویم .

۲-۲- قابلیت برنامه کامپیوتری : در پیش بینی بار بوسیله شبکه های عصبی با توجه به روابط بدست آمده ، برنامه کامپیوتری بوسیله MATLAB نوشته شده است که قادر است بازای تعدادی ورودی و خروجی شبکه هایی با تعداد مختلف لایه و همچنین تعداد مختلف نرون در هر لایه ایجاد نماید و در نهایت User با تست برنامه ، شبکه اپتیمم را انتخاب میکند . چگونگی انتخاب ورودی و خروجی در پیش بینی بار به این ترتیب است که هرگاه مثلا " بار یک فیدر یایک پست یایک منطقه و یایک استان در سالهای A_1 الی A_N مشخص باشد میتوان بارهای از سال A_1 تا A_k را $(K < N)$ بعنوان ورودی اول و بار در سال A_{k+1} را بعنوان خروجی اول انتخاب نموده سپس بارهای از سال A_2 تا سال A_{k+1} را A_{k+1} بعنوان ورودی دوم و بار در سال A_{k+2} را بعنوان خروجی دوم انتخاب نمائیم . انتخاب ورودی و خروجی همچنان ادامه میابد تا به سال A_N برسیم به این ترتیب با $N-K$ ورودی و خروجی و عمل آموزش شبکه ، وزنها و مقادیر B شبکه طوری بدست می آیند که ارتباط بارهای هر k سال را با بار در سال $k+1$ مشخص میکند و در نهایت با اتمام عمل آموزش شبکه ، میتوان برای سالهای بعد از A_N بار را پیش بینی نمود .

۲-۴- مقایسه روشهای مختلف پیش بینی بار : بمنظور مقایسه روشهای مذکور پیش بینی بار ، از یک سری داده واقعی استفاده می کنیم . این داده ها عبارتند از پیک بار استان کردستان از سال ۶۰ الی ۶۶ و پیش بینی تا سال ۱۳۸۰ انجام میگردد . از آنجا که پیک بار از سال ۶۶ الی ۷۱ نیز موجود است لذا دقت روشهای مذکور بر احتی آشکار میگردد . علت انتخاب استان کردستان اینست که همانطور که توضیح داده شد قابلیت شبکه عصبی در پیش بینی بارهای کوچکتر از 1MW است و در این استان بارهای بزرگتر از 1MW تقریبا " وجود ندارد .

معادلات بدست آمده برای پنج روش مذکور عبارتند از :

$$Y = 17/04 + 8/91 X \quad -$$

$$Y = 24/4 + 4 X + 0/61 X^2 \quad -$$

$$Y = 28/8 X^{0/545} \quad -$$

$$Y = 24/13 (1/193)^X \quad -$$

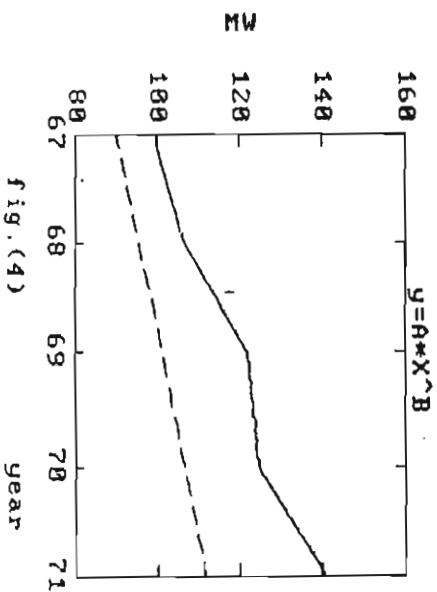
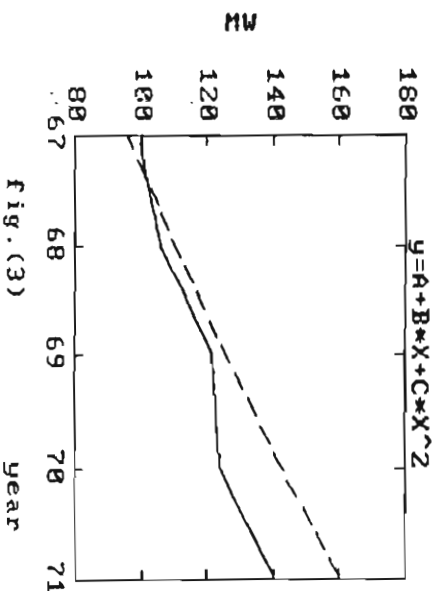
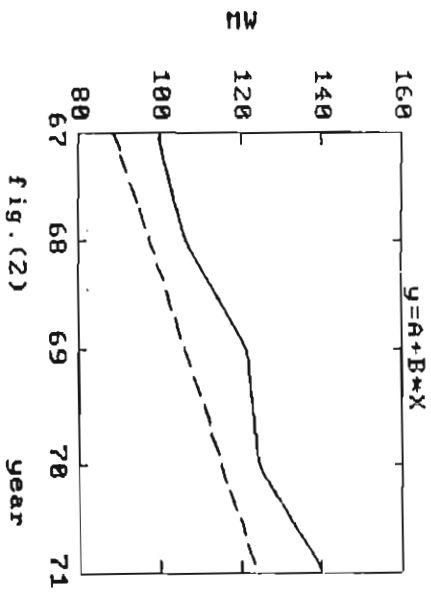
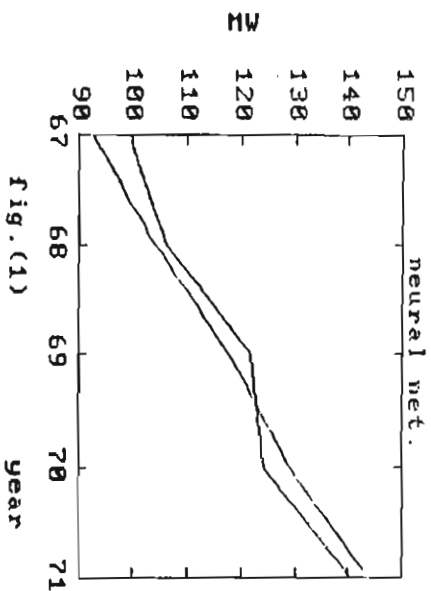
$$Y = 24/13 e^{0/177X} \quad -$$

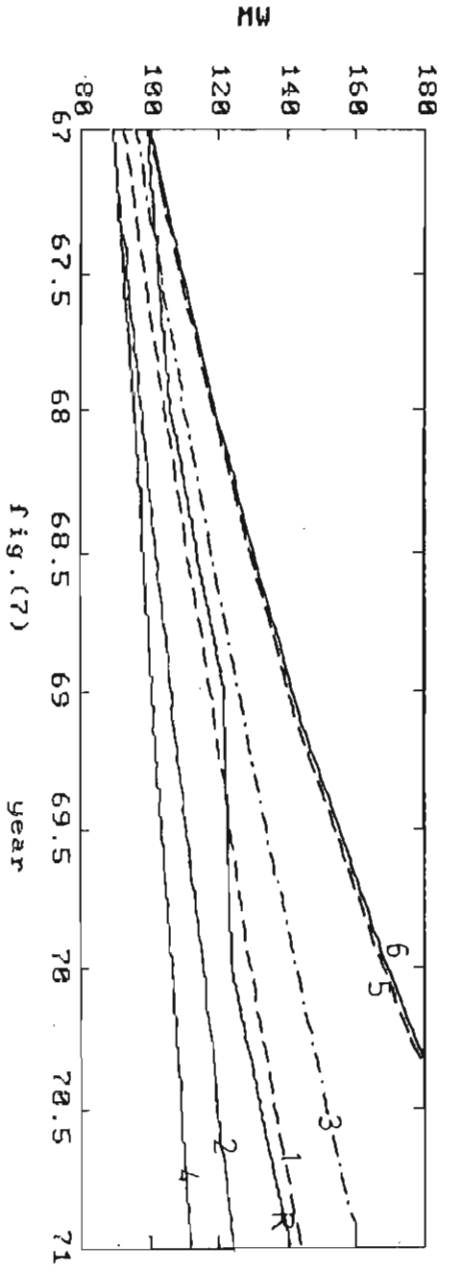
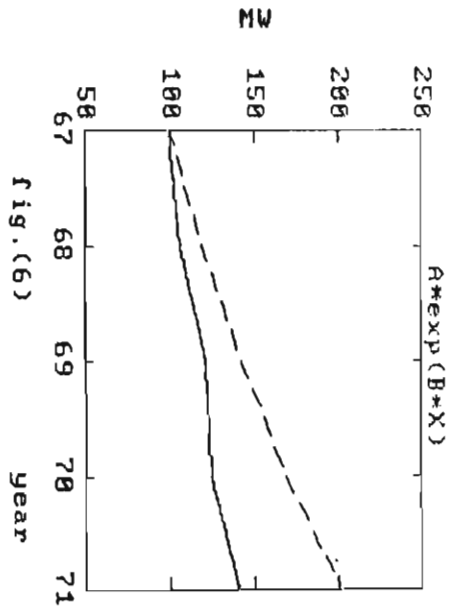
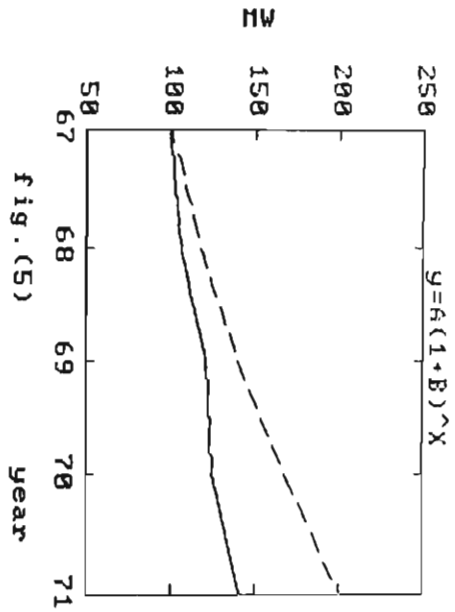
و همچنین باروش شبکه‌های عصبی بادولایه و ۱۰ نرون درلایه hidden ویک نرون در لایه آخر به نتایجی رسیدیم که نتایج شش روش مذکور درجدول یک آمده است . اشکال (۱) الی (۶) اختلاف بین مقادیر واقعی و مقادیر بدست آمده از روشهای پیش بینی بار را ازال ۶۶ الی ۷۱ نشان میدهند . در شکل (۷) تمام روشها باهم مقایسه شده اند و اعداد روی منحنی هامعادل شماره شکلهای (۱) الی (۶) و روشهای مربوطه است .

مقادیر داده‌های واقعی بازای سالهای ۶۰ الی ۶۶ بترتیب عبارتند از ۳۸/۸ ، ۳۶/۰۷ ، ۴۰/۶ ، ۴۸/۶ ، ۶۴/۱ ، ۶۷/۵ ، ۸۳/۲ مگوات

مقادیر بار بر حسب مگوات با روشهای :						مقدار واقعی بار HW	سال	ردیف
Bx $Y=Ae$	x $Y=A(1+B)$	B $Y=AX$	$Y=A+B+CX$	$Y=A+BX$	شیکه‌های عصبی			
۹۹/۴	۹۹	۸۹/۵	۹۵/۷	۸۸/۳۵	۹۲/۴	۹۹/۲	۶۷	۱
۱۱۸/۷	۱۱۸/۱	۹۵/۴	۱۱۰/۱	۹۷/۲۶	۱۰۴/۱	۱۰۶/۲	۶۸	۲
۱۴۱/۷	۱۴۰/۱	۱۰۱	۱۲۵/۸	۱۰۶/۲	۱۱۷/۶	۱۲۱/۷	۶۹	۳
۱۶۹/۱	۱۶۸/۱	۱۰۶/۴	۱۴۲/۷	۱۱۵/۰۹	۱۲۹/۲	۱۲۴/۳	۷۰	۴
۲۰۱/۹	۲۰۰/۶	۱۱۱/۶	۱۶۰/۸	۱۲۴	۱۳۳/۷	۱۴۰/۷	۷۱	۵
۲۴۰/۹	۲۳۹/۳	۱۱۶/۵	۱۸۰/۱	۱۳۳/۹	۱۵۷/۳		۷۲	۶
۲۸۷/۶	۲۸۵/۵	۱۲۱/۴	۲۰۰/۷	۱۴۱/۸۳	۱۷۲/۳		۷۳	۷
۳۴۳/۳	۳۴۰/۶	۱۲۶	۲۲۲/۵	۱۵۰/۷۴	۱۸۷/۹		۷۴	۸
۴۰۹/۸	۴۰۶/۳	۱۳۰/۵	۲۴۵/۵	۱۵۹/۶۵	۲۰۳/۹		۷۵	۹
۴۸۹/۱	۴۸۴/۷	۱۳۴/۹	۲۶۹/۷	۱۶۸/۵۷	۲۲۱/۱		۷۶	۱۰
۵۸۳/۸	۵۷۸/۳	۱۳۹/۲	۲۹۵/۲	۱۷۷/۴۸	۲۳۸/۸		۷۷	۱۱
۶۹۶/۹	۶۸۹/۹	۱۴۳/۳	۳۲۱/۹	۱۸۶/۴	۲۵۷/۵		۷۸	۱۲
۸۳۱/۸	۸۲۳	۱۴۷/۴	۳۴۹/۸	۱۹۵/۳	۲۷۷		۷۹	۱۳
۹۹۲/۸	۹۸۱/۹	۱۵۱/۴	۳۷۸/۹	۲۰۴/۲	۲۹۷/۷		۸۰	۱۴

جدول (۱)





همانطور که از محاسبات و مقایسه انجام شده معلوم میگردد هرگاه در یک بررسی آماری که ارتباط بین ورودی و خروجی غیرخطی است باروش شبکه‌های عصبی و پرسپترون چند لایه و Back Propagation Learning rule میتوان رابطه غیرخطی را در قالب نرونها و پارامترهای شبکه یعنی W ها و B ها قرار دهیم.

با توجه به این قابلیت شبکه‌های عصبی میتوان پیش بینی بار را با دقت بالا انجام دهیم چرا که در یک منطقه هرگاه اتفاقات غیر مترقبه مانند جنگ، زلزله و ... پیش نیاید میتوان عوامل حاکم بر مسائل اجتماعی و فرهنگی و سیاسی و ... را در آن ثابت در نظر گرفت و همانطور که توضیح داده شد میتوان با کمک بارهای سالهای گذشته و حال آموزش شبکه را انجام داده و تمام شرایط فرهنگی، اجتماعی، سیاسی، جغرافیایی و اقتصادی را در قالب پارامترهای شبکه عصبی درآورد و کمک آنها برای سالهای آینده پیش بینی بار را انجام دهیم.

از اشکال و جدول بدست آمده میتوان نتیجه گرفت که روش ارائه شده دقیقتر از سایر روشهای معمول است بنابراین بایسته بهره گرفتن از این روش می توان با اطمینان بیشتر در جهت برنامه ریزی درازمدت در زمینه سرمایه گذاری و انجام پروژه‌های بزرگ صنعت برق اقدام نمود.

1- ELECTRIC POWER DISTRIBUTION SYSTEMS - PABLA MCGRAW - HILL - 1983

2- Neural Networks.

Algorithm, application and programming techniques.

James A. Freeman - David M. Skapura.

addison Wesley 91

۳- جزوه درسی شبکه‌های عصبی کارشناسی ارشد - دکتر منهای