

مدیریت مصرف و برنامه‌ریزی بهینه یک مصرف‌کننده صنعتی با توجه به تعریفهای متفاوت روزانه

سید مهدی ضابطیان حسینی^۱، حبیب رجبی مشهدی^۲

^۱دانشجوی کارشناسی ارشد برق _ قدرت، دانشکده مهندسی، دانشگاه فردوسی مشهد، mahdi.zabetian@gmail.com

^۲دانشیار گروه برق، دانشکده مهندسی، دانشگاه فردوسی مشهد، h_mashhadi@um.ac.ir

چکیده - مدیریت با راه حل موثری جهت تغییر شکل منحنی بار مصرف‌کننده است تا اینکه از ظرفیت اضافه بار شبکه در زمان‌های پیک جلوگیری شود. برای برخی مصرف‌کنندگان بزرگ که از تعریفهای زمان استفاده برای تأمین برق مورد نیاز خود استفاده می‌کنند، این امکان وجود دارد که با توجه به قیمت تعرفه برق، واکنش مناسب را در مقابل قیمت نشان داده و الگوی مصرف خود را بهینه نمایند. در این مقاله به کمک الگوریتم ژنتیک، به تنظیم بهینه رفتار یک مصرف‌کننده بزرگ به عنوان یک مشترک شرکت توزیع با توجه به تعریفهای فصلی تأمین برق پرداخته شده است.

پیاده‌سازی هدف به این صورت انجام شده است که ابتدا عملکرد روزانه مصرف‌کننده در طول سال با توجه به قیمت‌های تعرفه قراردادی شرکت توزیع، با استفاده از مدل ریاضی برنامه‌ریزی اعداد صحیح صفر و یک مدل‌سازی گردیده، سپس به کمک الگوریتم ژنتیک از طریق جابجایی بارهای مدیریت پذیر تلاش در جهت کاهش میزان پیک‌بار و هزینه انرژی مصرفی می‌کند. بررسی نتایج روی یک مثال مورد مطالعه نشان می‌دهد که روش فوق به صورت قابل انعطافی قادر است ضمن رعایت محدودیت‌های فنی، پیک تقاضا و هزینه‌های مصرف‌کننده را تا حد امکان کاهش، ضریب‌بار منحنی مصرف روزانه را تا حد امکان افزایش دهد.

کلید واژه - الگوریتم ژنتیک، تعرفه زمان استفاده، کنترل بار، مدیریت بار، مدیریت سمت تقاضا.

کردن حساسیت مصرف‌کننده نسبت به تغییرات قیمت برای میرا کردن نوسان قیمت در بازار برق از اهمیت بالایی برخوردار است. بطوریکه پاسخگوئی تقاضایکی از مفاهیم کلیدی در استاندارهای FERC^۱ است که اخیرا در طراحی بازار عمده فروشی برق مطرح شده است [۱].

از جمله مقالاتی که اخیرا در این زمینه مطرح شده‌اند می-توان به مرجع [۲] نگاهی داشت که در آن مزایای مدیریت بار برای مصرف‌کنندگان صنعتی بیان شده است، که از آن جمله می‌توان به کاهش پیک تقاضا، کاهش تلفات، افزایش بهره‌وری از تجهیزات در ضریب بار بالاتر اشاره داشت. استفاده از روش‌های هوشمند در زمینه اقدامات مدیریت مصرف نتایج بسیار خوبی به دنبال داشته است. از جمله این روش‌ها، استفاده از شبکه‌های عصبی مصنوعی و الگوریتم ژنتیک می‌باشد. در مرجع [۳] جهت پیش‌بینی زمان و میزان پیک تقاضا از شبکه عصبی استفاده شده است، ساختار و پارامترهای شبکه عصبی با استفاده از الگوریتم

- مقدمه

مدیریت بار، فرآیندی برای انعطاف‌پذیر نمودن منحنی بار مصرفی است. از روش‌های مهم مدیریت مصرف می‌توان به روش کنترل غیرمستقیم اشاره نمود، که متکی بر سیگنال قیمت می‌باشد. در این روش، مصرف‌کننده یا پایانه‌های هوشمند مصرف، با دریافت اطلاعات سیگنال قیمت به صورت بلاذرگ یا صورت دیگر، نسبت به کاهش مصرف اقدام می‌کنند. در دهه‌های اخیر هر دو طرف تولیدکننده و مصرف‌کننده برق متتحمل افزایش قیمت برق به علت گران شدن منابع سوختی اولیه و نیز افزایش قیمت سرمایه‌گذاری جهت ساخت و افزایش ظرفیت‌های تولید شده‌اند.

روش‌های کنترل غیرمستقیم بار عموماً مبتنی بر سیگنال قیمت می‌باشند. با تجدید ساختار و ایجاد بازارهای عمده فروشی و خرده‌فروشی، شرکت‌های توزیع برق و بهره‌برداران شبکه علاقمند به مدیریت یا شکل دادن الگوی مصرف شده‌اند. مشخص

^۱ Federal Energy Regulatory Commission

در بین روش‌های اعمالی DSM است که به دلیل عملکرد بعضی بارهای توده‌ای صنعتی به صورت ایجاد پیکها و دره‌ها در منحنی بارشان مورد توجه قرار گرفته است. بنابراین برای مصرف کنندگان صنعتی فضای لازم جهت مسطح نمودن منحنی بار موجود می‌باشد.

۳-۲- روش اولویت‌بندی بار

در اعمال این روش بارها به دو دسته بارهای قابل قطع و بارهای غیر قابل قطع تقسیم می‌شوند. بارهای غیرقابل قطع دارای تقدم بیشتری نسبت به بارهای قابل قطع هستند. معمولاً در صنعت تقدم بارها با توجه به میزان اهمیت بارها در برنامه تولید توسط سرپرست و ناظر بخش مربوطه تعیین می‌شود.

۴-۲- روش تعرفه‌ای

یکی از روش‌های مهم اقتصادی مدیریت سمت تقاضا، روش‌های قیمت‌گذاری مصرف برق و مخصوصاً روش قیمت‌گذاری بر مبنای زمان استفاده است. معمولاً تولید کننده برای استفاده از تجهیزات خود تحت ظرفیت نامی، قیمت برق را بصورت چند تعرفه و وابسته به زمان مصرف تعریف می‌کند. تولید کننده تشویق‌هایی را برای مصرف کننده در طول دوره کم‌باری در نظر می‌گیرد و همچنین تنبیه‌هایی برای مصرف در طول پیک‌بار اعمال می‌نماید. بنابراین، مقادیر تعرفه‌ها در این روش اثر بسیار مهمی در اطمینان از عملکرد بهینه و پایداری سیستم قدرت و مدیریت تقاضا و نیز با انتقال بار از زمان اوج به زمان کم باری دارد [۷]. با اعمال چنین تعرفه‌هایی مصرف کننده از مصرف انرژی در ساعات پیک‌بار تولید کننده اجتناب می‌نماید و تلاش می‌کند در دوره‌های کم باری مصرف خود را افزایش دهد. جهت رسیدن به چنین منظوری مصرف کننده باید تغییراتی در برنامه عملکرد خود اعمال نماید.

۳- بهینه‌سازی عملکرد واحدهای بار

در این مقاله هدف مدیریت سمت تقاضا و اصلاح الگوی بار مصرفی روزانه یک مصرف کننده صنعتی می‌باشد. با توجه به ماهیت غیرمحدب این مساله بهینه‌سازی، مشکلات موجود در روش‌های کلاسیک در بحث بهینه‌سازی داده‌های گسسته و روند کارهای اخیر در استفاده از روش‌های هوشمند در این مقاله از الگوریتم ژنتیک به منظور بهینه‌سازی و تنظیم بارهای کنترل-پذیر استفاده شد. بطوریکه مصرف کننده با توجه به الگوی بار، اولویت‌بندی بارهای مصرفی خود و تعرفه‌های قراردادی شرکت

ژنتیک بهینه گردیده‌اند. مرجع [۴] از طریق کنترل بارهای روشنائی و تهویه‌ها به کمک الگوریتم ژنتیک به برنامه‌ریزی منابع پرداخته است، مراجع [۵] و [۶] با هدف پیک‌سایی و کاهش هزینه‌ها، به کمک شبکه عصبی به جابجایی بارپیک پرداخته‌اند.

با توجه به عملکرد مناسب روش‌های هوشمند در کارهای اخیر در زمینه مدیریت مصرف در این مقاله از الگوریتم ژنتیک برای پیاده‌سازی اقدامات مدیریت مصرف استفاده شده است، در این مقاله بارهای کنترل‌پذیر مصرف کننده با درنظر گرفتن اولویت‌بندی اولیه برای آنها مورد بررسی قرار گرفته، توجه بیشتر به قیود و محدودیت‌های عملکرد بارهای کنترل‌پذیر در تنظیم عملکرد آنها به وضوح دیده می‌شود و به منظور کاهش هزینه‌ها و دستیابی به افزایش بهره‌وری مصرف کننده به بررسی رفتار مناسب آن با توجه به تعرفه‌های زمانی مختلف فصلی در طول سال پرداخته شده است. روش‌های مدیریت بار بخش ۲ در غالب تنظیم بارهای قابل قطع با توجه به اولویت‌بندی آنها به کمک الگوریتم ژنتیک پیاده‌سازی شده‌اند.

۲- تکنیک‌های مدیریت سمت تقاضا DSM

انتخاب روش‌های مناسب DSM مسئله مهمی برای هر دو طرف مصرف کننده و تولید کننده انرژی الکتریکی می‌باشد، در ادامه روش‌های DSM اعمال شده در بخش صنعتی ذکر شده است [۷]:

۲-۱- بریدن پیک و پرنمودن دره‌ها

کاهش تقاضای پیک، هزینه دریافتی بابت تقاضای مصرف کننده را کاهش می‌دهد. این روش جهت کاهش هزینه سرمایه‌گذاری اولیه و هزینه بهره‌برداری استفاده می‌شود. هدف اصلی از بریدن پیک نزدیک شدن تقاضا به تولید موجود می‌باشد، بطوریکه از هزینه‌های زیاد برای سرمایه‌گذاری در بخش تولید جلوگیری به عمل آید. روش پرنمودن دره‌ها به منظور دستیابی به بهره‌وری بالا و هزینه بهره‌برداری پائین‌تر به خاطر ارتقاء ضریب-بار و بهره‌وری از انرژی سیستم می‌باشد. از طریق انتقال بار از دوره‌های با مصرف بالا به دوره‌های با مصرف پایین عمل می‌کند.

۲-۲- کنترل مصرف کننده‌نهائی

این روش به کنترل عملکرد وسائل نهائی متنوع جهت بهره‌وری از منابع موجود بدون تغییر در برنامه تولید می‌پردازد. کنترل مصرف کننده نهائی یکی از زمینه‌های فعل

۲-۳- تابع برازنده

کمینه نمودن پیکبار، هزینه تامین انرژی و افزایش ضربیت-بار منحنی بارمصرفی از اهداف این مسئله بهینه‌سازی می‌باشد. لذا در هر مرحله تکرار الگوریتم پس از تعیین برنامه عملکرد بارهای کنترل‌پذیر و پیک‌بار با استفاده از قیمت‌های تعریف‌هایی قراردادی، برازنده‌گی هر کروموزوم با استفاده از تابع برازنده‌گی چنددهدی ترکیبی با ضرایب وزنی k_1 و k_2 از دو بخش هزینه دیماند و هزینه انرژی در نظر گرفته شده و در رابطه (۴) محاسبه گردید. این ضرایب جهت هماهنگی روابط برنامه‌ریزی کوتاه مدت و میان‌مدت در نظر گرفته شده‌اند.

$$F = k_1 C_{Demand} + k_2 C_{Energy} \quad (4)$$

بخش اول رابطه (۴)، هزینه دیماند در رابطه (۵) از حاصلضرب پیک تقاضا در هزینه دیماند قراردادی محاسبه می‌شود که برای نمونه مورد مطالعه استفاده شد $\frac{60}{\text{در نظر گرفته شده}} = 1$.

$$C_{Demand} = P_{Demand} \times L_{peak} \quad (5)$$

در رابطه (۵)، P_{Demand} و L_{peak} به ترتیب، پیک‌بار مصرف‌کننده و هزینه دیماند قراردادی به ازای هر کیلووات بارمصرفی است. بخش دوم مطالعه در رابطه (۴)، هزینه انرژی مصرفی طبق رابطه (۶)، از حاصلضرب کل بارهای مصرفی ۲۴ ساعت شبانه‌روز در قیمت‌های متناظر ساعتی در تعریفه مربوطه محاسبه می‌شود.

$$C_{Energy} = (L_{Var} \times T + L_{Constant}) \times [P_1 \dots P_{24}]^T \quad (6)$$

در رابطه (۶) با توجه به اولویت‌بندی بارهای $L_{Constant}$ نشانگر الگوی روزانه مصرفی بارهای ثابت مطابق با جدول ۲ و L_{Var} نشانگر الگوی روزانه بارهای مدیریت‌پذیر مطابق با مقادیر بارها در جدول ۳ می‌باشد، ماتریس T خروجی الگوریتم ژنتیک برنامه عملکرد بارهای کنترل‌پذیر است. $L_{Var} \times T$ میزان بار کنترل‌پذیر و $L_{Constant}$ میزان بار غیرقابل کنترل و ثابت در طول ۲۴ ساعت شبانه‌روز را نشان می‌دهند، جمع این دو قسمت الگوی کل بارمصرفی روزانه را تشکیل می‌دهد. ماتریس P قیمت تعریف‌های قراردادی است.

۳-۳- بررسی عددی مثال مورد مطالعه:

در بخش بررسی عددی، یک کارخانه صنعتی در نظر گرفته شده است که برق مورد نیاز خود را طبق تعریف‌های قراردادی مطابق با جدول ۱ از شرکت توزیع تامین می‌نماید. بارهای مصرف‌کننده بزرگ مورد مطالعه بنا به اولویت‌بندی به دو دسته تقسیم می‌شوند، یک دسته بارهای با اولویت مطابق با جدول ۲ که قابلیت قطع و جابجایی ندارند.

توزیع از طریق انتقال بار پیک به دیگر دوره‌ها اقدام به اصلاح منحنی بار مصرفی می‌پردازد. بارهای با اولویت بالا دارای الگوی بارساعتی ثابت هستند و قابلیت قطع و جابجایی ندارند در حالیکه بارهای با اولویت پایین، قابل قطع و جابجایی و دارای محدودیت ساعت عملکرد در طول روز هستند.

۳-۱- فرمول‌سازی مسئله

در این مرحله به منظور اصلاح و بهینه‌سازی الگوی بار مصرفی از طریق تنظیم برنامه عملکرد بهینه بارهای مدیریت‌پذیر مصرف‌کننده، تعیین ظرفیت پیک تقاضا از الگوریتم ژنتیک استفاده شده است. پیاده‌سازی الگوریتم ژنتیک تحت نرم‌افزار MATLAB® صورت گرفت و مدت زمان اجرای آن بطور متوسط حدود ۳۶۰ ثانیه بود که برای حالت آفلاین مناسب می‌باشد. به این منظور کروموزوم‌ها مطابق رابطه (۱) در ابعاد 10×24 طول هر کروموزوم برابر با ۲۴ ساعت شبانه‌روز و تعداد سطر آن برابر با تعداد بارهای قابل قطع و جابجایی در نظر گرفته شده است. هر بیت $T_{i,j}$ از کروموزوم می‌تواند مقادیر صفر یا یک را اختیار کند که به ترتیب بیانگر عملکرد و یا عدم عملکرد بار i در ساعت j خواهد بود. در رابطه (۲) مجموع عناصر هر سطر تعداد ساعت عملکرد بار آن سطر را نشان می‌دهد، که از جمله قیود مسئله بهینه‌سازی می‌باشد.

$$T = \begin{bmatrix} T_{1,1} & \dots & \dots & T_{1,24} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ \dots & \dots & T_{i,j} & \dots \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ T_{10,1} & \dots & \dots & T_{10,24} \end{bmatrix} \quad (1)$$

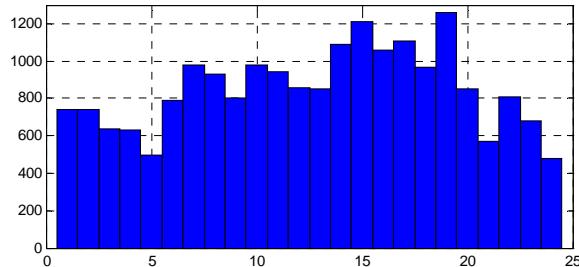
$$\sum_{j=1}^{24} T_{i,j} = t_i, \quad i = loadnumber \quad (2)$$

از جمله قیود دیگر این مسئله محدودیت پیوستگی عملکرد برای بعضی از بارهای کنترل‌پذیر می‌باشد، این قید در رابطه (۳) نشان داده شده است.

$$T_{ij}(t) = 1 \rightarrow T_{ij}(t+k_i) = 1, \quad k_i = 1, 2, \dots, K_i \quad (3)$$

مقادیر k_i به عنوان حداقل زمان عملکرد بار i در صورت روشن شدن می‌باشد. این محدودیت در نمونه مورد مطالعه برای بارهای ۱ و ۲ هر یک به میزان ۲ ساعت در نظر گرفته شد. عملگرهای برش و جهش در طول هر سطر به‌طور مستقل اجرا گردیده و قیود مسئله بعد از تولید هر نسل توسط یک زیر برنامه دیگر اعمال می‌شوند.

حالات ۱ و ۲: در ابتدای برنامه عملکرد اولیه برای بارهای کنترل پذیر این مصرف کننده در نظر گرفته شد. الگوی کل بار روزانه مصرفی مطابق شکل ۲ بودست آمد. حالت ۱ در نظر گرفتن این الگوی بار اولیه در شش ماهه اول و حالت ۲ در نظر گرفتن همین الگوی بار اولیه برای شش ماهه دوم تعریف شدند.



شکل ۱: منحنی بار ساعتی روزانه برای حالت قبل از اعمال DSM در این حالتها پیک بار مصرف کننده 1260 kW حاصل شد. با توجه به تعریف ضریب بار به صورت رابطه (۷)، ضریب بار مصرف کننده در این حالتها 65% بودست آمد.

$$\text{Load Factor} = \frac{\text{Average Demand}}{\text{Peak Demand}} \quad (7)$$

$$L.F. = \frac{19870/24}{1260} \times 100\% = 65.7\%$$

هزینه تامین انرژی که مجموع هزینه دیماند و انرژی براساس تعرفه های فصلی به کمک روابط (۵) و (۶)، برای حالت های ۱ و ۲ در ادامه محاسبه شدند.

$$C_{\text{Demand}} = 1260 \times 0.60 = 756 \$$$

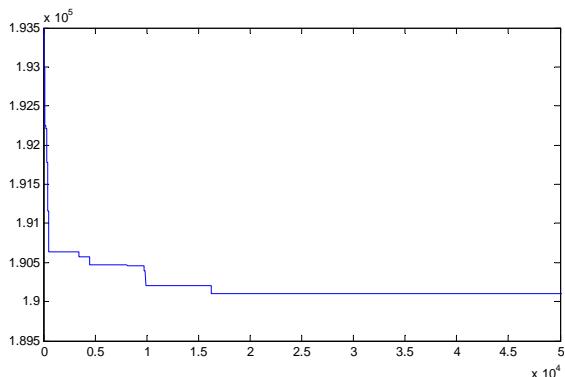
$$C_{\text{Energy-S}} = (L \times T + L_{\text{Constant}}) \times \text{Tariff}_{\text{Summer}} = 1438.30 \$$$

$$C_{\text{T-Summer}} = C_{\text{Demand}} + C_{\text{Energy-S}} = 2194.30 \$$$

$$C_{\text{Energy-W}} = (L \times T + L_{\text{Constant}}) \times \text{Tariff}_{\text{Winter}} = 1427.56 \$$$

$$C_{\text{T-Winter}} = C_{\text{Demand}} + C_{\text{Energy-W}} = 2183.56 \$$$

حالات ۳: اجرای برنامه بهینه سازی عملکرد بارهای کنترل پذیر در شش ماهه اول سال، با توجه به تعرفه فصلی تابستان همانطور که در شکل ۲ روند کاهش میزان تابع برازنده F طبق رابطه (۴) دیده می شود.



شکل ۲: روند کاهش تابع برازنده F در بینه نمودن عملکرد واحداً با توجه به تعریف قراردادی فصلی تابستان

جدول ۱: تعرفه های قراردادی شرکت توزیع [۸]

Time	Period	€/kWh
1 May to 31 October		
7 am to 11 am	Mid-Peak	7.6
11 am to 5 pm	On-Peak	9.1
5 pm to 10 pm	Mid-Peak	7.6
10 pm to 7 am	Off-Peak	4.2
1 Nov to 31 April		
7 am to 11 am	On-Peak	9.1
11 am to 5 pm	Mid-Peak	7.6
5 pm to 9 pm	On-Peak	9.1
9 pm to 7 am	Off-Peak	4.2

جدول ۲: میزان کل مصرف ساعتی بارهای ثابت در طول روز

ساعت	میزان بار (kW)	ساعت	میزان بار (kW)
۱	۱۰۰	۱۳	۲۰۰
۲	۱۰۰	۱۴	۳۰۰
۳	۱۰۰	۱۵	۳۰۰
۴	۱۰۰	۱۶	۳۰۰
۵	۱۰۰	۱۷	۳۰۰
۶	۳۰۰	۱۸	۳۰۰
۷	۳۰۰	۱۹	۳۰۰
۸	۳۰۰	۲۰	۱۰۰
۹	۳۰۰	۲۱	۱۰۰
۱۰	۳۰۰	۲۲	۱۰۰
۱۱	۳۰۰	۲۳	۱۰۰
۱۲	۲۰۰	۲۴	۱۰۰

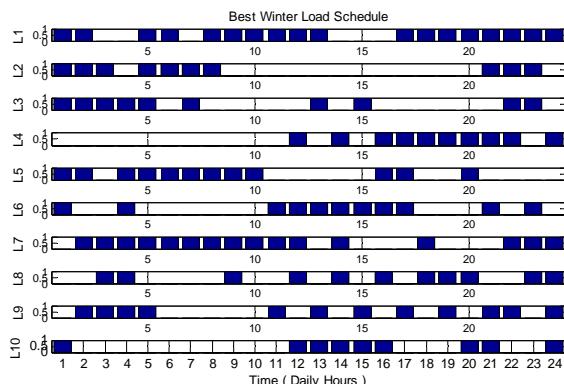
دسته دوم بارهای دارای اولویت پایین تر، همراه با محدودیت ساعت عملکرد مطابق با جدول ۳ در طول روز که قابل قطع و جابجایی هستند.

جدول ۳: الگوی مصرف روزانه بارهای قابل قطع

شماره بار	میزان بار	زمان مصرف در طول	i
t_i (ساعت)	L_t (kW)	شبانه روز	
۱۸	۱۱۰	۱	
۱۰	۱۴۰	۲	
۱۰	۱۵۰	۳	
۱۰	۱۰۰	۴	
۱۲	۱۵۰	۵	
۱۱	۱۱۰	۶	
۱۶	۱۵۰	۷	
۱۱	۱۴۰	۸	
۱۲	۱۳۰	۹	
۹	۱۲۰	۱۰	

با توجه به انرژی مصرفی روزانه 15470 kW برای بارهای کنترل پذیر و 4400 kW برای بارهای غیر کنترل پذیر، کل انرژی مصرفی روزانه 19870 kW می باشد.

در این قسمت چهار حالت برای مصرف کننده مورد مطالعه در نظر می گیریم و به بررسی و مقایسه نتایج آن ها می پردازیم. حالات ۱ و ۳ مربوط به تعرفه های شش ماهه اول (تابستانی) و حالات ۲ و ۴ مربوط به تعرفه های شش ماهه دوم (زمستانی) می باشند.



شکل ۵ : برنامه عملکرد زمستانی بارهای قابل قطع بعد از اجرای DSM

$$C_{\text{Demand}} = 930 \times 0.60 = 558 \$$$

$$C_{\text{Energy-W}} = (L \times T + L_{\text{Constant}}) \times \text{Tariff}_{\text{Winter}} = 1349.62 \$$$

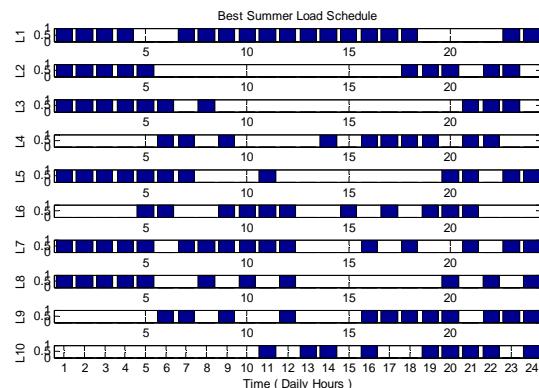
$$C_{\text{T-Winter}} = C_{\text{Demand}} + C_{\text{Energy-W}} = 1907.62 \$$$

در نهایت نتایج بدست آمده از الگوریتم بهینه‌سازی در جدول ۴ و محاسبات به اختصار در جدول ۵ بیان شده اند. حالت ۳ بهینه شدهی حالت ۱ برای شش ماهه اول سال_تابستان و حالت ۴ بهینه شدهی حالت ۲ برای شش ماهه دوم سال_زمستان می‌باشد.

جدول ۴ : مقایسه بارهای ساعتی حالت‌های ۱ و ۳ و ۴ (واحدهای حسب kW)

ساعت	بعد از اعمال		
	DSM حالت‌های ۱ و ۲	DSM تابستان - حالت ۳	DSM زمستان - حالت ۴
۱	۷۴۰	۹۴۰	۸۸۰
۲	۷۴۰	۹۴۰	۹۳۰
۳	۶۴۰	۹۴۰	۸۱۰
۴	۶۳۰	۹۴۰	۹۳۰
۵	۵۰۰	۹۴۰	۹۳۰
۶	۷۹۰	۹۴۰	۸۵۰
۷	۹۸۰	۹۴۰	۸۹۰
۸	۹۳۰	۸۵۰	۸۵۰
۹	۸۰۰	۹۰۰	۸۵۰
۱۰	۹۸۰	۸۱۰	۷۱۰
۱۱	۹۴۰	۹۴۰	۸۰۰
۱۲	۸۶۰	۸۴۰	۹۳۰
۱۳	۸۵۰	۴۳۰	۸۲۰
۱۴	۱۰۹۰	۶۳۰	۹۲۰
۱۵	۱۲۱۰	۵۲۰	۸۱۰
۱۶	۱۰۶۰	۹۱۰	۹۲۰
۱۷	۱۱۱۰	۷۵۰	۹۰۰
۱۸	۹۷۰	۹۳۰	۸۰۰
۱۹	۱۲۶۰	۹۰۰	۷۸۰
۲۰	۸۵۰	۸۹۰	۷۲۰
۲۱	۵۷۰	۸۸۰	۸۱۰
۲۲	۸۱۰	۸۸۰	۸۸۰
۲۳	۶۸۰	۹۳۰	۹۰۰
۲۴	۴۸۰	۹۰۰	۸۵۰

بعد از ۵۰۰۰۰ تکرار در مقدار ۱۹۰۱۰۰ ثابت می‌ماند. شکل ۳ خروجی الگوریتم‌ژنتیک، برنامه بهینه عملکرد بارهای کنترل‌پذیر می‌باشد.



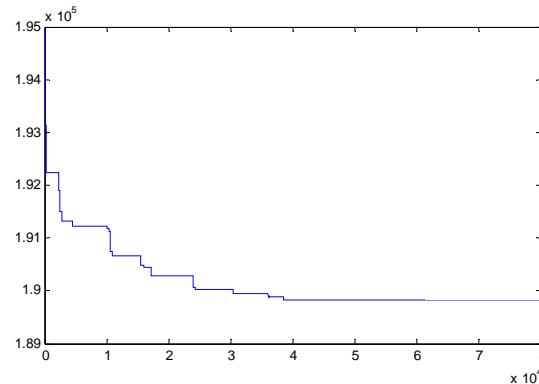
شکل ۳ : برنامه عملکرد تابستانی بارهای قابل قطع بعد از اجرای DSM

با توجه به مقادیر بهینه بارمصرفی روزانه در شش ماهه اول سال مطابق با جدول ۴، پیکبار در الگوی بار این فصل به ۹۴۰ kW رسید. هزینه دیماند و انرژی مصرفی حالت ۳_زمستان براساس روابط (۵) و (۶)، به صورت زیر محاسبه گردید؛ $C_{\text{Demand}} = 940 \times 0.60 = 564 \$$

$$C_{\text{Energy-W}} = (L \times T + L_{\text{Constant}}) \times \text{Tariff}_{\text{Winter}} = 1330.98 \$$$

$$C_{\text{T-Winter}} = C_{\text{Demand}} + C_{\text{Energy-W}} = 1894.98 \$$$

حالت ۴: اجرای برنامه بهینه‌سازی عملکرد بارهای کنترل‌پذیر در شش ماهه دوم سال، با توجه به تعریفه فصلی زمستان همان‌طور که در شکل ۵ روند کاهش میزان تابع برازنده‌گی F طبق رابطه (۴) دیده می‌شود که بعد از ۸۰۰۰۰ تکرار در مقدار ۱۸۹۸۴۰ ثابت می‌ماند.



شکل ۴ : روند کاهش تابع برازنده‌گی دربهینه نمودن عملکرد واحدها با توجه به تعریفه قراردادی فصلی زمستان

همچنین با توجه به برنامه عملکرد بهینه بارهای کنترل‌پذیر در شکل ۶ و مقادیر بهینه بارمصرفی روزانه در عماهه دوم سال مطابق با جدول ۴، پیکبار در الگوی بار این فصل به ۹۳۰ kW رسید. هزینه دیماند و انرژی مصرفی حالت ۴_تابستان براساس روابط (۵) و (۶)، در ادامه محاسبه گردید؛

حاکم بر بارهای مدیریت‌پذیر از دیگر نقاط قوت این روش می‌باشد.

نتایج بدستآمده مزیت برنامه‌ریزی بهینه بارهای مدیریت‌پذیر براساس قیمت برق مصرفی، جهت کاهش در هزینه‌های تامین برق و تقاضای پیک مصرف کننده را به وضوح نشان می‌دهد. بطوریکه برای نمونه مورد مطالعه $25/4\%$ کاهش در پیک تقاضا، $13/64\%$ کاهش در هزینه کلی تامین انرژی و $22/38\%$ افزایش ضریب بار در ششم ماهه اول و $26/19\%$ کاهش در پیک تقاضا، $12/64\%$ کاهش در هزینه کلی تامین انرژی و $23/32\%$ افزایش ضریب بار در ششم ماهه دوم مشهود است.

مقایسه نتایج حاصل نشان دهنده اثرگذاری مناسب این روش از طریق الگوریتم ژنتیک در پاسخگوئی مصرف کنندگان تابع شرکت توزیع به تعریفهای فصلی قراردادی می‌باشد. عملیاتی کردن این طرح برای یک کارخانه واقعی به عنوان یک مصرف کننده بزرگ از اهداف آتی این تحقیق می‌باشد.

مراجع

- [1] غلامرضا شرکتی، مصطفی رجبی مشهدی، محمد حسین جاویدی، "ارائه راهکاری جدید برای مدیریت غیرمستقیم مصرف در محیط تجدید ساختار شده"، بیست و دومین کنفرانس مهندسی برق، ۱۳۸۶.
- [2] Ashok, S., Banerjee, R., "Load-management applications for the industrial sector." *Applied Energy*, vol. 66, pp. 105-111, 2000.
- [3] Chih-hsien, K., Michael, J., Chung-ming H., Chih-ming K. "An Adaptive Power System Load Forecasting Scheme Using A genetic Algorithm Embedded Neural Network", *IEEE Instrumentation and Measurement Technology Conference*, vol. 1, pp. 308-311, 1998.
- [4] Kung, C. H., Devaney, M. J., "Power source scheduling and adaptive load managements via a genetic algorithm embedded neutral network", *IEEE Instrumentation and Measurement Technology Conference*, vol. 2, pp. 1061-1065, 2000.
- [5] Babu, P. R., Divya, V. P. S., Venkatesh K. "Application of ANN and DSM Techniques for peak load management a Case study", *IEEE Sustainable Energy Technologies*, pp. 384-388, 2008.
- [6] Babu, P.R., Divya, V.P.S., Srikanth, P., Singh, B.D. "Neural network and DSM techniques applied to an industrial consumer a Case study", *IEEE Compatibility in Power Electronics conferences*, pp. 1-4, 2007.
- [7] Kirschen. D. S., "Demand-Side View of Electricity Markets", *IEEE Transaction on Power Systems*, Vol.18, No.2, pp.520-527, May 2003.
- [8] سایت هیئت انرژی انتاریو، <http://www.oeb.gov.on.ca>

جدول ۵: مقایسه نتایج حاصل در حالت‌های ۱، ۲، ۳، ۴

ضریب بار	هزینه تامین انرژی (\$)	متوسط انرژی مصرفی ساعتی (kW)	بیکبار (kW)	حالت
٪۶۵/۷	۲۱۹۴/۳۰	۸۲۷/۹۱	۱۲۶۰	۱
٪۶۵/۷	۲۱۸۳/۵۶	۸۲۷/۹۱	۱۲۶۰	۲
٪۸۸/۰۸	۱۸۹۴/۹۸	۸۲۷/۹۱	۹۴۰	۳
٪۸۹/۰۲	۱۹۰۷/۶۲	۸۲۷/۹۱	۹۳۰	۴

لازم به ذکر است که در تمامی حالات انرژی مورد نیاز مصرف کننده بطور کامل تامین شده است، مزایای طرح پیشنهادی این مقاله را می‌توان به صورت زیر خلاصه نمود:

۱. کاهش پیک مصرف به میزان:

$$\Delta Peak_{summer} = \frac{(1260 - 940)}{1260} \times 100\% = 25.4\%$$

$$\Delta Peak_{winter} = \frac{(1260 - 930)}{1260} \times 100\% = 26.19\%$$

۲. کاهش هزینه تامین انرژی به میزان:

$$\Delta Cost_{summer} = \frac{(2194.30 - 1894.98)}{2194.30} \times 100\% = 13.64\%$$

$$\Delta Cost_{winter} = \frac{(2183.56 - 1907.62)}{2183.56} \times 100\% = 12.64\%$$

۳. افزایش در ضریب بار به میزان:

$$\Delta LF_{summer} = \frac{(88.08 - 65.7)}{88.08} \times 100\% = 22.38\%$$

$$\Delta LF_{winter} = \frac{(89.02 - 65.7)}{89.02} \times 100\% = 23.32\%$$

۴- نتیجه‌گیری:

کنترل غیرمستقیم تقاضا از طریق تعریفهای مبتنی بر زمان استفاده روشنایی مناسبی جهت کنترل بار توسط شرکت‌های برق می‌باشد. در این حالت مشترک می‌تواند با تنظیم بهینه الگوی بار مصرفی خود، پاسخ مناسب در دوره‌های پیک و غیرپیک بار به تعریفهای قراردادی داشته باشد. بطوریکه بدون هیچ‌گونه تعییر در میزان انرژی مصرفی خود با برنامه‌ریزی بهینه عملکرد بارهای مدیریت‌پذیر، پیک تقاضای و هزینه تامین انرژی مصرفی خود را کاهش دهد.

شناسایی بارهای مدیریت‌پذیر، با توجه به اولویت‌بندی آن‌ها براساس میزان اهمیت برای مصرف کننده تعیین می‌شوند. اصلاح الگوی بار مصرفی به صورت یک مسئله بهینه‌سازی فرمول بندی شد. با توجه به غیرخطی و غیرمحدد بودن مسئله مورد مطالعه و مشکلات روش‌های کلاسیک در حل این‌گونه مسائل، الگوریتم ژنتیک به عنوان ابزاری کارآمد مورد استفاده قرار گرفت. علاوه بر این انعطاف‌پذیری الگوریتم ژنتیک در لحاظ نمودن قیود مختلف