

کاهش تلفات و هزینه شبکه های انتقال قدرت براساس روش تاگوچی مبتنی بر آرایه های متعامد در حضور عدم قطعیت توربین های بادی

مجید نجاریور¹، بهروز طوسی*²

1- دانشجوی کارشناسی ارشد، دانشکده مهندسی برق و کامپیوتر، دانشگاه ارومیه

2- دانشیار، دانشکده مهندسی برق و کامپیوتر، دانشگاه ارومیه

*نویسنده رابط: b.tousi@urmia.ac.ir

چکیده

یکی از اجزای تلفات در خطوط انتقال تلفات ناشی از پخش بار نامناسب می باشد. پخش بار در سیستم انتقال متداول متاثر از توپولوژی شبکه و برنامه ریزی تولید مورد استفاده در بسیاری از مواقع بهترین حالت نیست و ضمناً کمترین تلفات را شامل نمی شود در این مقاله هدف اصلی کاهش تلفات و در کنار آن کاهش هزینه ها و بهبود پروفیل ولتاژ با استفاده از روش تاگوچی در حضور عدم قطعیت ها است. که جهت اجرا ابتدا پخش بار بهینه احتمالاتی را روی شبکه انجام داده و با بهینه سازی تابع تلفات با الگوریتم ژنتیک سعی در دستیابی به اهداف گفته شده داریم. در پایان هم الگوریتم پیشنهادی روی شبکه استاندارد 30 باسه IEEE پیاده سازی شده و نتایج آن ارائه گردیده است.

اطلاعات مقاله

تاریخ دریافت مقاله: مرداد ماه 1400

تاریخ پذیرش مقاله: شهریور ماه 1400

واژگان کلیدی

پخش بار بهینه احتمالاتی

کاهش هزینه ها

تاگوچی

آرایه متعامد

الگوریتم ژنتیک

نحوه ارجاع به این مقاله:

م. نجاریور، ب. طوسی، کاهش تلفات و هزینه شبکه های انتقال قدرت براساس روش تاگوچی مبتنی بر آرایه های متعامد در حضور عدم قطعیت توربین های بادی، ماهنامه رهیافتی در مدیریت نفت و گاز، دوره 2، شماره 6، ص. 5 – 1، 1400.

1. مقدمه

مسئله OPF (پخش بار بهینه) نخستین بار در سال 1960 توسط Carpentier معرفی گردید. و یک ابزار قدرتمند برای طراحی و بهره برداری سیستم قدرت تبدیل شد. از سال 1962 الگوریتم های مختلفی برای حل اساسی بحث OPF و مشتقات آن ارائه و طراحی شده است [1]. همراه با گسترش سیستم های قدرت و تکنولوژی محاسبات بحث فرمولاسیون OPF نیز روز به روز پیچیده تر و واقع بینانه تر گردید. استفاده از OPF به طور گسترده در طراحی و بهره برداری سیستم قدرت مورد استفاده قرار گرفت. تکنیک های زیادی برای حل مسئله OPF به کار گرفته شده که از جمله می توان به برنامه ریزی خطی [1]، برنامه ریزی درجه 2 [2]، برنامه ریزی پویا [3]، روش های گرادیان و لاگرانژ و ... استفاده از الگوریتم های مختلفی از جمله الگوریتم ژنتیک [4] تکامل تفاضلی [5] و غیره. تعدادی از این روش ها در تعیین نقطه بهینه موفق بودند. اما در عوض سرعت همگرایی پایین داشته نیازمند هزینه محاسبات بالا می باشند [6]. در این مقاله می خواهیم با به کار بردن الگوریتم ژنتیک و استفاده از پخش بار بهینه تلفات انتقال را کاهش بدهیم. کمیت های کنترلی سیستم شامل توان تولیدی ژنراتور، اندازه ولتاژ کنترل شده، توان راکتیو تزریق شده از منابع توان راکتیو و تنظیمات تب ترانسفورماتور می باشند. هدف در اینجا مینیمم کردن تلفات انتقال به وسیله بهینه سازی متغیر های کنترلی محدوده حد بالا و پایین و بدون تجاوز بر کمیت های دیگر سیستم می باشد.

2. فرمول بندی مسأله

پخش بار بهینه یک مسأله بهینه سازی غیرخطی است و مسأله بهینه سازی در واقع عبارت است از کمینه کردن یک تابع هدف معین با متغیرهای مشخص، در صورتی که جواب در حوزه تعریف شده مسأله باشد و قیود تعریف شده مسأله برقرار بمانند. بزرگترین موانع یک جستجوی بهینه موفق زمان محاسبات و دیگری عدم همگرایی به جواب بهینه مطلق می باشد. در این مقاله هدف از پخش بار بهینه تعیین مقدار بهینه واحدهای تولیدی شبکه با کمترین هزینه بهره برداری با توجه به قیود بهره برداری می باشد. رابطه (1) تابع هدف است که در آن c_i, b_i, a_i ضرایب ثابت هزینه های سوخت در ژنراتور i ام و pg_i توان تولیدی ژنراتور i ام است. روابط (2) و (3) معرف قیود فنی و مساوی هستند که V_j, V_i, θ_{ij} به ترتیب زاویه ولتاژ بین باس های i, j و ولتاژ باس های i, j و P_i^{net}, N_b بیان می کنند به گونه ای که $Vimin$ و $Vimax$ حداکثر و حداقل ولتاژ باس i ام، $Pimin$ و $Pimax$ حداکثر و حداقل توان اکتیو تولیدی ژنراتور i ام و $Qimin$ و $Qimax$ حداکثر و حداقل توان اکتیو خالص باس i ام و روابط (4-6) قیود نامساوی را بیان می کنند به گونه ای که Pg توان تولیدی اکتیو در شین های PV غیر از باس اسلک، Vg دامنه ولتاژ در شین های PV، T تنظیم تب ترانسفورماتورها، Qc جبران ساز های توان راکتیو موازی می باشند و در مسأله پخش بار بهینه متغیرهای حالت عبارتند از: S_1, Q_G, V_L, P_{g1} که P_{g1} توان اکتیو تولیدی در باس اسلک، V_L دامنه ولتاژ در شین های PQ، Q_G توان راکتیو خروجی واحدهای تولیدی و S_1 بارگذاری توان در خطوط انتقال.

$$\text{Min} \sum_{i=1}^{ng} (a_i P_{g_i}^2 + b_i P_{g_i} + c_i) \quad (1)$$

$$P_i^{net} = |V_i| \sum_{j=1}^{N_b} |Y_{ij}| |V_j| \cos(\delta_i - \delta_j - \theta_{ij}) \quad (2)$$

$$Q_i^{net} = |V_i| \sum_{j=1}^{N_b} |Y_{ij}| |V_j| \sin(\delta_i - \delta_j - \theta_{ij}) \quad (3)$$

$$Q_i^{min} \leq Q_i \leq Q_i^{max} \quad (4)$$

$$P_i^{min} \leq P_i \leq P_i^{max} \quad (5)$$

$$V_i^{min} \leq V_i \leq V_i^{max} \quad (6)$$

3. تکنیک روش تاگوچی برای پخش بار بهینه احتمالاتی

روش تاگوچی یک روش آماری است که بر اساس آرایه‌های متعامد برای بهینه سازی سیستم‌ها بکار می‌رود. در این مقاله برای مدل سازی عدم قطعیت‌های بار و باد از روش تاگوچی استفاده می‌کنیم، در مسأله پخش بار بهینه احتمالاتی، هدف از فاکتورها همان متغیرهای تصادفی است، در این روش تعداد فاکتورها را با m و تعداد سطح از فاکتورها را با n نشان می‌دهند، و بعد از آن، به تعداد آزمایش انجام می‌شود. البته انجام همه آزمایش‌ها، اغلب دشوار و بسیار هزینه‌بر است. به کمک آرایه‌های متعامد، امکان انجام حداقل آزمایش‌ها وجود دارد. واژه (سطح) بیانگر مقداری از توزیع احتمالاتی است. گام اول در استفاده از روش تاگوچی، تعیین تعداد سطوح هر فاکتور است. روش تاگوچی با فاکتورهای دوسطحی به کمترین میزان محاسبات پخش بار نیاز دارد بنابراین تنها دو سطح از هر فاکتور در نظر می‌گیریم. همواره امکان تنظیم 2 سطح از یک متغیر تصادفی با توزیع نرمال وجود دارد، زیرا این توزیع یک توزیع متقارن است. که این سطوح باید به صورت $\mu - \sigma$ و $\mu + \sigma$ بیان شود μ و σ به ترتیب نشان دهنده میانگین و انحراف از معیار است. مدل بار ارائه شده در این مقاله توزیع نرمال است. برای یک متغیر تصادفی با توزیع ویبول مانند نیروگاه بادی، نیز می‌توان سطوح را به صورت $\mu - \sigma$ و $\mu + \sigma$ در نظر گرفت. که $\mu - \sigma$ به عنوان سطح 1 و $\mu + \sigma$ به عنوان سطح 2 معرفی می‌شوند.

طراحی یک آزمایش بهینه: می‌توان به کمک مراحل زیر، با انجام یک آزمایش برای پخش بار احتمالاتی با بهترین شاخص عملکرد بدست آورد و از انجام بقیه آزمایش‌ها خودداری کرد. در گام نخست باید یک شاخص عملکرد تعریف شود (7).

$$Y_j = \sum_{\psi}^{NL} |f_{j\psi} - f^*_{\psi}|, \quad j = 1, 2, 3, \dots \quad (7)$$

که در آن NL تعداد شاخه‌ها می‌باشد و $f_{j\psi}$ توان عبوری از خط ψ ام حاصل از پخش بار آزمایش λ_m است و f^*_{ψ} توان عبوری نامی از خط ψ ام است. گام دوم محاسبه میانگین تاثیر سطوح فاکتورها است. میانگین اثرات سطوح فاکتورها به صورت معادلات (8-13) تعریف می‌شود.

$$\bar{A}_1 = (Y_1 - Y_2)/2 \quad (8)$$

$$\bar{A}_2 = (Y_3 - Y_4)/2 \quad (9)$$

$$\bar{B}_1 = (Y_1 - Y_3)/2 \quad (10)$$

$$\bar{B}_2 = (Y_2 - Y_4)/2 \quad (11)$$

$$\bar{C}_1 = (Y_1 - Y_4)/2 \quad (12)$$

$$\bar{C}_2 = (Y_2 - Y_3)/2 \quad (13)$$

گام سوم تعریف اثر عمده‌ی هر فاکتور روی Y_j است طبق روابط (14-16):

$$\Delta A = \bar{A}_2 - \bar{A}_1 \quad (14)$$

$$\Delta B = \bar{B}_2 - \bar{B}_1 \quad (15)$$

$$\Delta C = \bar{C}_2 - \bar{C}_1 \quad (16)$$

اگر تاثیر عمده‌ی فاکتوری مثبت باشد، سطح دوم این فاکتور در آزمایش بهینه لحاظ می‌شود و اگر تاثیر عمده فاکتوری منفی باشد، سطح اول این فاکتور در آزمایش بهینه لحاظ می‌شود. میانگین و انحراف از معیار استاندارد طبق روابط (17, 18) است. $Nexp$ تعداد آزمایش‌ها است.

$$\bar{x}_i = \left(\sum_{j=1}^{Nexp} x_{ij} \right) / Nexp, \quad i = 1, 2, 3, \dots, Nexp \quad (17)$$

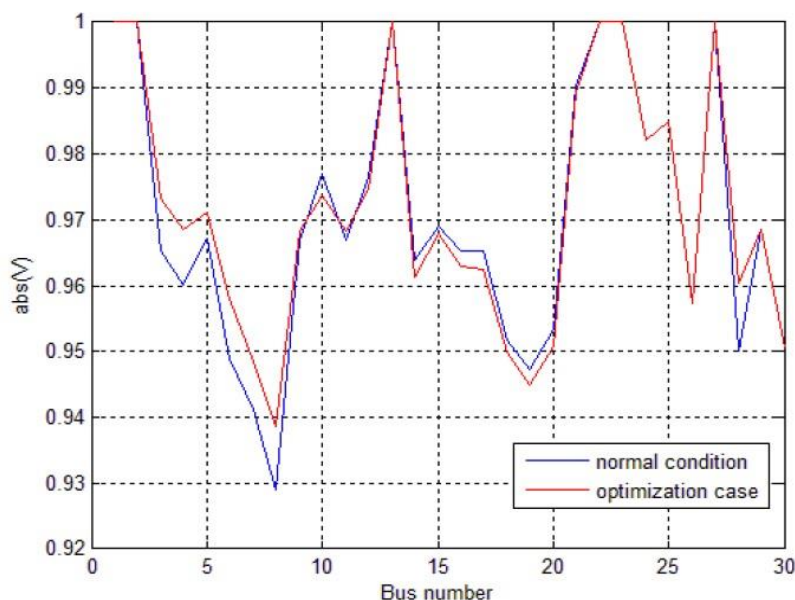
4. الگوریتم ژنتیک

الگوریتم های ژنتیک، الگوریتم های جستجوی همه منظوره ای هستند که بر اساس مکانیزم وراثت و گزینش طبیعی در موجودات زنده کار می کنند. این الگوریتم ها در سال 1975 توسط هالند و همکارانش در دانشگاه میشیگان ارائه شده است. این الگوریتم ها با جمعیتی از اجزاء منفرد که نماینده پاسخ های ممکن برای یک مسئله هستند سروکار دارند. به هریک از اجزاء منفرد بسته به این که تا چه حد پاسخ مناسبی برای مسئله باشند، یک امتیاز برازندگی نسبت داده می شود. الگوریتم ژنتیک با یک جمعیت اولیه از پاسخ ها شروع به کار و با اعمال عملگر های ژنتیک که بر اساس فرآیندهای ژنتیکی موجود در طبیعت مدل شده اند، به سمت پاسخ های بهتر پیش می رود. هر دوره تولید پاسخ های جدید یک نسل نامیده می شود. در هر نسل پاسخ های نسبتا بهتر برای باز تولید پاسخ های جدید که متناظر با موالید در فرآیند ژنتیکی طبیعی هستند، مورد استفاده قرار می گیرند، و جانشین پاسخ های قبلی می شوند. در این فرآیند یک تابع ارزیابی که نقش محیط طبیعت را در فرآیند ژنتیک طبیعی را بازی می کند برای تمایز میان پاسخ های خوب و بد ایفا می کند. در این مقاله همان طور که گفته شد تکنیک استفاده شده جهت بهینه سازی، الگوریتم ژنتیک می باشد. به طوری که ابتدا پخش بار بهینه را انجام داده و سپس با استفاده از الگوریتم ژنتیک با جمعیت اولیه 12 و میزان جهش 0/2 میزان تقاطع 0/5 و با 100 تکرار بهینه ترین جواب را با توجه به قیود اشاره شده فوق می یابیم.

جدول 1: نتایج پخش بار قبل و بعد از بهینه سازی

واحد کمیت ها (MW)	نتایج پخش بار قبل از بهینه سازی	نتایج پخش بار بعد از بهینه سازی
مقدار کل توان تولیدی ژنراتورها	293/15	288/91
مقدار کل بار	283/80	283/80
مقدار کل تلفات	9/347	5/106

همان طور که در جدول 1 مشاهده می کنیم تلفات به میزان قابل توجهی کاهش یافته است اما در مورد پروفیل ولتاژ و تغییرات آن در قبل و بعد از عمل بهینه سازی با توجه به تابع هدف بیان شده، شکل 1 را داریم.



شکل 1: بهبود پروفیل ولتاژ باس ها قبل و بعد از بهینه سازی

با توجه به تعریفی که از بهبود پروفیل ولتاژ در ابتدا داشتیم مشاهده می کنیم که میانگین انحرافات از مرجع یک پریونیت در شرایط بعد از بهینه سازی در بیشتر باس ها نسبت به شرایط قبل از بهینه سازی کمتر شده است و به هدف اصلی که همان بهبود پروفیل ولتاژ بود رسیدیم.

5. نتیجه گیری

هدف اصلی این مقاله این بود که تلفات که یک عامل مضر برای شبکه است را در حضور عدم قطعیت های باد و بار با استفاده از روش تاگوچی مبتنی بر آرایه های متعامد کاهش بدهد. برای انجام این کار از پخش بار بهینه که خود این پخش بار روی تلفات تاثیر مستقیم دارد استفاده کردیم به عبارتی با انجام پخش بار بهینه و بهینه سازی تابع تلفات توسط الگوریتم ژنتیک به هدف اصلی این مقاله که همان کاهش تلفات بود، رسیدیم همچنین هدف دیگر مقاله یعنی بهبود پروفیل ولتاژ و به تبع آن بهبود توان عبوری از خطوط را شامل سازی می شود. و نتایج به دست آمده از اجرای الگوریتم بر روی شبکه استاندارد 30 باسه IEEE نیز خود تصدیق کننده صحت الگوریتم پیشنهادی است.

منابع و مراجع

- [1] Mustafa Bagriyanik and Zehra Elif Aygen, "Eleco99 International Conference on Electrical and Electronics Engineering".
- [2] M. Bagriyanik and H. Dag, " Determination of loction of FACTS devices Fuzzy Decision Making", IPST99-International Power System Transients Conference Proceeding, June 1999 , Budapest-Hungary, pp.539-543.
- [3] K. R. C. Mamandur and R.D. Chenoweth, "Optimal Control of Reactive Power Flow for Improvements in Voltage Profiles and for Real Power Loss Minimization" , IEEE Trans. onPower App. And Systems, Vol. PAS-100, No 7, July 1981 , pp.3185-3194.
- [4] Z. Y. Dong, D. J . Hill and Y . V. Makarov, "Advanced Reactive Power Planning by a Genetic Algorithm" , 13yh Power Systems Computation Conference , PSCC 99, Trondheim , Norway ,28 June 1999.
- [5] Priyanka Roy, Umesh Kumar Tiwari, Vikas Singh, Md. Zeeshanullah and A.Chakrabarti, " Genetic algorithm Based Transmission Loss Constraint Economic Load Dispatch Solution Considering Valve Point Effect" , International Conference on Electerical Engineering and Computer Science Engineering (ICEECS),9Sept, 2012,Dehradun.
- [6] Siti Amely Jumaat, Ismail Muusirin and Muhammad Murtadha Othman "Transmission Loss Minimization Using SVC Based on Particle Swarm Optimization", 2011 IEEE Symposium on industrial Electronics and Applications, Sept 2011, Langkawi.
- [7] G. Bakirtzis, N. Biskas, E. Zoumas and Vasilios Petridis, " Optimal Power Flow by enhanced genetic algorithm" , IEEE Transactions on Power Systems, Vol.17 , pp. 229-236,2002.
- [8] Jason Yuryevich and Kit Po Wong, " Evolutionary programming based optimal power flow algorithm ", IEEE Transactions on power systems, Vol.14, pp. 1245-1250-1999.
- [9] Hong, Y.Y., Lin, F.J., Lin, Y.C., et al.: 'Chaotic PSO-based VAR control considering renewables using fast probabilistic power flow', IEEE Trans. Power Deliv., 2014, 29, (4), pp. 1666–1674.
- [10] Carpinelli, G., Caramia, P., Varilone, P.: 'Multi-linear Monte Carlo simulation method for probabilistic load flow of distribution systems with wind and photovoltaic generation systems', Renew. Energy, 2015, 76, pp. 283–295
- [11] Hong, Y.Y., Lin, F.J., Lin, Y.C., et al.: 'Chaotic PSO-based VAR control considering renewables using fast probabilistic power flow', IEEE Trans. Power Deliv., 2014, 29, (4), pp. 1666–1674.
- [12] Xu, X.Y., Yan, Z.: 'Probabilistic load flow evaluation considering correlated input random variables', Int. Trans. Electr. Energy, 2015, May 2015, Wiley Online.