Algoritmos Genéticos aplicado à Geração de Energia Elétrica

Patrícia Teixeira Leite Asano
Reinaldo Fugitaro Otobe Junior
Thiago Ribeiro de Alencar
CECS – Centro de Engenharia, Modelagem e Ciências
Sociais Aplicadas
Fundação Universidade Federal do ABC (UFABC)
Santo André, Brasil

Jacyro Gramulia Junior
Instituto Federal de Educação, Ciência e Tecnologia de São
Paulo (IFSP)
São Paulo, Brasil
jacyrogramulia@gmail.com
rei.fugitaro@gmail.com
patricia.leite@ufabc.edu.br

Resumo— O objetivo deste trabalho é apresentar uma ferramenta computacional que permite controlar a transferência de água bruta entre rios ou bacias hidrográficas, otimizando o volume transferido para que não prejudiquem os ecossistemas, as atividades e utilizações da região doadora de água e atendam as necessidades da região receptora de água, incluindo seus próprios ecossistemas, priorizando num primeiro momento, a geração de energia elétrica. Vale destacar que a transferência de água se associada à produtibilidade das hidroelétricas podem contribuir, significativamente, para a otimização da produção de energia elétrica diminuindo a utilização das usinas térmicas de custos operativos elevados e enormes restrições ambientais. Sendo assim, a transferência de água entre regiões é uma estratégia que permite um ganho de armazenagem em reservatórios subutilizados em suas capacidades máximas de estocagem. Portanto, neste artigo será apresentado um novo operador genético, para o controle das vazões e volumes a serem transferidos, implementado em uma ferramenta computacional, denominada HIDRO-IA, com o emprego de algoritmos genéticos, que é uma técnica consolidada para otimização de problemas de grande porte. Pode-se observar no caso teste realizado que a transferência de água foi feita de forma controlada e otimizada, permitindo o uso adequado do recurso hídrico disponível. O resultado apresentado levanta a hipótese de se utilizar o ganho com a geração de energia elétrica para tratamento de água em algumas bacias poluídas de forma a trazer diversos benefícios para a sociedade que não seja apenas a produção de eletricidade, mas também, a disponibilização de água para abastecimento público.

Palavras-chave— Geração de Energia Elétrica, Planejamento Energético, Transposição, Algoritmos Genéticos, Operação, Otimização, Transferência de Água entre Bacias

I. INTRODUÇÃO

Sob o ponto de vista de abastecimento público a transferência de água se tornou uma necessidade e caso consagrado para atendimento da demanda por água nos grandes centros. Do ponto de vista energético, o aproveitamento da transferência para geração de energia elétrica tem sido pouco explorada, pois a prioridade tem se restringido ao aproveitamento do fluxo natural dos rios. As técnicas disponíveis para otimização do Planejamento da

Operação de Sistemas Hidrotérmicos de Potência – POSHP não levam em consideração a transferência de água e, consequentemente, os programas simuladores e otimizadores não estão preparados para contemplar esta possibilidade para melhoria da produção de energia elétrica, nem mesmo uma possível comparação com a técnica proposta. Nas questões que envolvem o multiuso das águas, as duas situações não são concorrentes entre si, podendo-se, perfeitamente, através de gerenciamento operativo, encontrar boa solução para utilização para cada aplicação [1] – [2].

Do ponto de vista ambiental, a transferência de água provoca impactos ambientais tanto na bacia doadora quanto na bacia receptora. Como principais fatores impactantes na bacia doadora pode ser citado o comprometimento da qualidade da água provocado pela redução da capacidade de diluição, possibilidade de indisponibilidade hídrica e mudanças hidrológicas sazonais [3]. Na bacia receptora, os principais fatores de impacto estão relacionados com a importação da fauna e da flora exógena, transporte de nutrientes, erosão, salinidade das águas no semiárido. Ainda, de acordo com [3], o desequilíbrio das disponibilidades hídricas entre as regiões hidrográficas e suas respectivas necessidades constitui um dos principais problemas de alocação e distribuição de água.

Portanto, o desenvolvimento deste projeto de pesquisa propôs o aprimoramento na ferramenta computacional baseada em algoritmo genético, denominada HIDRO-IA [4], que permitirá o gerenciamento do sistema de produção de energia elétrica, controlando de forma ótima a transferência de água entre rios ou bacias hidrográficas, para atendimento da demanda do sistema de forma confiável, buscando o menor impacto ambiental para a sociedade.

II. FORMULAÇÃO MATEMÁTICA

O problema do POSHP pode ser formulado através de um modelo de otimização da minimização do custo (*J*) do planejamento da operação do sistema representado por (1) [4]-[5]. Também adota-se o não atendimento da demanda pela geração hidráulica através de uma térmica fictícia global (*CT*),

que possui um valor de conversão monetária (*r*). O valor de conversão monetária (*r*) é igual a 0,21 \$/MW² [6]. Além disto, adota-se uma formulação que contempla uma taxa de desconto (*i*) capaz de valorar essa complementação térmica ao longo do período de planejamento.

$$J = r. \sum_{m = 0}^{N} \frac{\left[CT(m \hat{e}s)\right]^{2}}{(1+i)^{m \hat{e}s/12}}$$
 (1)

Sendo assim, a demanda (D) deve ser atendida pela geração hidráulica (GH) e o não atendimento desta demanda será representado por CT conforme mostrado em (2a) e (2b).

$$CT(m\hat{e}s)=D(m\hat{e}s)-GH(m\hat{e}s)$$
, para $D(m\hat{e}s) \ge GH(m\hat{e}s)$ (2a)

$$CT(m\hat{e}s)=0$$
, para $D(m\hat{e}s) \le GH(m\hat{e}s)$ (2b)

A geração hidroelétrica total GH (mês) em MW é calculada pelo somatório das gerações de todas as usinas hidroelétricas, conforme apresentado em (3). Para a usina i, tem-se que $\mathcal{O}i(.)$ é a função de geração da hidroelétrica, xi (.) volume do reservatório [hm³], qi(.) vazão turbinada [m³/s] e zi(.) vazão vertida [m³/s], além disso, N é o número de usinas hidroelétricas do caso teste em análise.

$$GH(m\hat{e}s) = \sum_{i=1}^{N} \Phi_i[x_i(m\hat{e}s), q_i(m\hat{e}s), z_i(m\hat{e}s)]$$
 (3)

A função de geração hidráulica para uma usina qualquer é dada em (4).

$$\Phi_{i}(x_{i}, q_{i}, z_{i}) = K_{i}[h_{1,i}(x_{i}) - h_{2,i}(q_{i} + z_{i})].q_{i}$$
(4)

onde.

Ki = constante que engloba aceleração da gravidade, densidade da água, rendimento turbina-gerador e fatores de conversão;

q(.) = vazão turbinada pela usina [m³/s];

h1(.) = Polinômio cota x volume (altura de montante, função do volume do reservatório);

h2(.) = Polinômio vazão defluida x cota (altura de jusante, função das vazões turbinada e vertida).

A equação de balanço da água, que relaciona os estados dos reservatórios ao longo do tempo, é dada por (5).

$$u_i(m\hat{e}s) = x_i(m\hat{e}s) - x_i(m\hat{e}s+1) + [y_i(m\hat{e}s)] \cdot f_c + \sum_{k \in O_i} u_k(m\hat{e}s)$$
 (5)

A vazão incremental yi(mês) é calculada em (6).

$$y_{i}(\text{mês}) = y_{n,i}(\text{mês}) - \sum_{k \in \Omega_{i}} y_{n,k}(\text{mês})$$
 (6)

onde.

vn,i(.) = vazão natural da usina i [m³/s].

vn,k(.) = vazão natural da usina k. [m³/s].

yi(.) = vazão incremental no reservatório i [m³/s].

 Ωi = Conjunto de todas as usinas imediatamente a montante da usina i.

Porém, a vazão turbinada possui um limitante superior chamado engolimento máximo (*qmax*), de acordo com as características das usinas hidroelétricas. A vazão defluente (*u*) é a soma da vazão turbinada e vertida. Na modelagem utilizada, considerou-se que o vertimento ocorre apenas quando a vazão defluida é maior que o engolimento máximo, conforme apresentado em (7a) e em (7b).

$$u_i(m\hat{e}s) = q_i(m\hat{e}s)$$
 se $u_i(m\hat{e}s) \le q_{max i}(m\hat{e}s)$ (7a)

$$u_i(m \hat{e}s) = q_i(m \hat{e}s) + z_i(m \hat{e}s) \quad se \quad u_i(m \hat{e}s) > q_{max,i}(m \hat{e}s) \quad (7b)$$

Portanto, a vazão vertida pode ser calculada através de (8a) e (8b).

$$z_i(m\hat{e}s)=0$$
 se $u_i(m\hat{e}s)\leq q_{max, i}$ (8a)

$$z_i(\text{mês}) = u_i(\text{mês}) - q_{\text{max. i}} \quad \text{se} \quad u_i > q_{\text{max. i}}$$
 (8b)

Finalmente, as restrições operativas são dadas em (9), (10) e (11).

$$x_{\min,i}(m\hat{e}s) \le x_i(m\hat{e}s) \le x_{\max,i}(m\hat{e}s)$$
 (9)

$$q_{\min,i}(m\hat{e}s) \le q_i(m\hat{e}s) \le q_{\max,i}(m\hat{e}s)$$
(10)

$$CT(m\hat{e}s) \ge 0 \tag{11}$$

O volume inicial e o estado final foram fixados em 100% do volume do reservatório. Esta consideração foi aplicada nos trabalhos de [7]-[11].

Para a avaliação da transferência de água entre bacias hidrográficas no planejamento energético, faz-se necessário a introdução de modificações em (8b) de forma a encontrar as quantidades adequadas de água a ser transferida mantendo a otimização do sistema como um todo para minimização dos custos no período de planejamento [12]. Sendo assim, a ferramenta computacional proposta utilizou em sua formulação matemática as equações a seguir:

$$y_{a,i}(m\hat{e}s) = y_i(m\hat{e}s) - y_{t,i}(m\hat{e}s)$$
(12)

$$\mathbf{y}_{t,i}(\mathbf{m\hat{e}s}) = \tau.\mathbf{y}_{n,i}(\mathbf{m\hat{e}s}) \tag{13}$$

Substituindo (13) em (12), vem:

$$y_{a,i}(\text{mês}) = y_i(\text{mês}) - \tau.y_{n,i}(\text{mês})$$
(14)

$$\mathbf{y}_{a,i}(\mathbf{m\hat{e}s}) = (1-\tau).\mathbf{y}_{n,i}(\mathbf{m\hat{e}s}) \tag{15}$$

Onde:

yn,i $(m\hat{e}s) = vazão$ natural da usina i no mês. ya,i $(m\hat{e}s) = vazão$ artificial da usina i no mês. yt,i $(m\hat{e}s) = vazão$ de transposição da usina i no mês.

 τ = valor da transposição (retirada) da usina i no mês.

Para a o reservatório da usina doadora, a vazão incremental após a transferência fica:

$$y_i(\text{mês}) = (1 - \tau). y_{n,i}(\text{mês}) - \sum_{k \in Q_i} y_{n,k}(\text{mês})$$
 (16)

Onde:

 $yi\ (m\hat{e}s) = vazão$ incremental da usina i no mês $yin,k\ (m\hat{e}s) = vazão$ natural da usina k no mês. $\Omega = \text{conjunto de usinas imediatamente a montante da usina i, em análise.}$

Para as usinas a jusante da usina doadora, as vazões incrementais ficam:

$$y_{i}(\text{mês}) = y_{j,i}(\text{mês}) - (\tau). y_{n,i}(\text{mês}) - \sum_{k \in \Omega_{i}} y_{n,k}(\text{mês})$$
 (17)

$$y_{a,i}(m\hat{e}s) = y_{n,j}(m\hat{e}s) - (\tau). y_{n,i}(m\hat{e}s)$$
 (18)

Onde:

 $yj (m\hat{e}s) = \text{vazão}$ incremental da usina j no mês. $yn,j (m\hat{e}s) = \text{vazão}$ natural da usina j no mês. $ya,j (m\hat{e}s) = \text{vazão}$ artificial da usina j no mês.

O valor de quantidade adequada de água a ser transferida " \mathcal{T} " será definido aplicando o equacionamento implementado na ferramenta computacional desenvolvida para controle da transferência, levando-se em consideração todas as restrições de volume e vazões necessárias à manutenção e preservação da continuidade das atividades das bacias doadoras e receptoras.

Em outras palavras nessa ferramenta proposta (HIDRO-IA), além dos operadores genéticos desenvolvidos [4], [10], [13], [16] foi implementado um operador denominado: "Mutação Transferência de Água" que em conjunto com os demais operadores de otimização da ferramenta, identificarão a situação de menor custo de complementação térmica no período de planejamento energético, transferindo a água, sempre que possível, para disponibilizá-la a montante da usina hidrelétrica que tenha maior produtibilidade, e consequentemente fazendo melhor uso da água.

Uma vez adotada a técnica de Inteligência Artificial, com o emprego de Algoritmos Genéticos (AGs), que fará a otimização do problema, faz-se necessário encontrar uma metodologia para descrever às características do problema apontado ao algoritmo. Finalizada esta etapa de adaptação do problema aos AGs começou-se a implementar operadores genéticos com o objetivo de melhorar o desempenho da ferramenta [4] e [10].

Devido à complexidade do problema do POSHP, sua codificação tem que ser representativa para se adequar às características individuais das usinas consideradas no sistema teste. Por sua vez, cada usina selecionada possui suas características construtivas e operativas individuais, ou seja, operam de forma individual. Portanto, os vetores de volume e vazão afluente dos reservatórios das usinas selecionadas para realizar o planejamento da operação representam para a ferramenta computacional desenvolvida o indivíduo, enquanto os volumes e vazão, em hm³, do reservatório de cada mês do período de planejamento adotado representam os genes.

Para o melhor entendimento da ferramenta computacional desenvolvida será apresentada a seguir uma breve descrição do algoritmo proposto.

Codificação do problema: para uma melhor representação do problema, adotaram-se valores reais, e o indivíduo representará o volume e a vazão afluente natural das usinas em cada mês do período de planejamento.

População inicial: é formada por 24 indivíduos, sendo que cada indivíduo é composto por dois vetores, sendo um vetor com volume máximo do reservatório e o outro vetor com as vazões afluentes natural da usina selecionada para o caso teste [4], [10], [14].

Função de avaliação: ou função de custo, está relacionada à minimização ou maximização do valor esperado da função objetivo do problema, conforme representado por (1), em conjunto com a adaptação do indivíduo, onde a cada restrição operativa do problema satisfeita, definidas na formulação matemática, através de (9) e (10), é dado ao indivíduo um ponto para valorizar sua adaptação na geração [4].

Seleção: após a população ser ordenada do maior para o menor custo, de acordo com a função de avaliação, é feita a seleção pelo método da roleta ponderada para determinar em quais e em quantos indivíduos serão aplicados os diversos tipos de operadores genéticos utilizados. [15]

Operadores genéticos: neste trabalho foram utilizados os seguintes operadores genéticos com a distribuição apresentada na Tabela 1; elitismo, cruzamento uniforme, cruzamento médio, mutação suave, mutação direcionada, mutação fio d água, mutação gradiente, mutação local, novo indivíduo, mutação direcionada e mutação gradiente direcionado. Esses operadores são detalhadamente descritos em [4] e [10]. E para atender a proposta de gerenciar a transferência de água bruta entre rios ou bacias hidrográficas foi implementado o operador

"Mutação Transferência de Água", conforme descrição a seguir.

Operador genético – Mutação Transferência de Água: através de vários estudos foi necessário conhecer às características do comportamento ótimo das usinas em uma cascata, para que se possa aplicar o operador proposto em um local que seja construtivamente viável, conforme modelado nas (12), (13), (14), (15), (16), (17) e (18), o que consequentemente validaria a proposta desenvolvida, como mostrado pelo algoritmo da Figura 1.

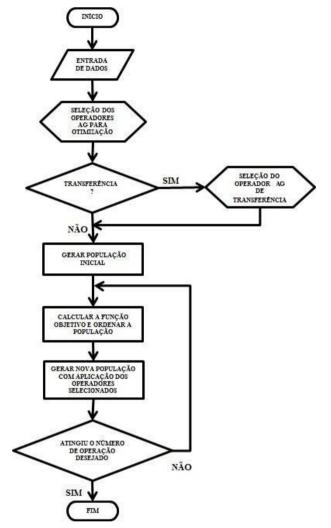


Fig. 1- Algoritmo Propostos

E, para a criação de novas gerações, foi utilizada a configuração para os operadores genéticos conforme apresentado na Tabela I, onde cada indivíduo da nova população será criado através da aplicação dos operadores genéticos. Por exemplo, na nova população um indivíduo será criado por elitismo, dois serão criados por cruzamento uniforme e assim sucessivamente até completar o tamanho da população definido no arquivo de entrada. Neste caso teste foi adotada uma população composta por 24 indivíduos conforme determinado em [15].

TABELA I - DISTRIBUIÇÃO DE OPERADORES GENÉTICOS NA POPULAÇÃO PARA O EXEMPLO

TIPO DE OPERADOR	QUANTIDADE 1					
Elitismo						
Cruzamento uniforme	2					
Cruzamento uniforme +	2					
mutação suave						
Cruzamento médio	2					
Cruzamento médio +	2					
mutação suave						
Mutação direcionada	4					
Mutação gradiente	2					
Mutação fio d'água	2					
Mutação local gradiente	2					
Mutação suave	3					
Mutação Transferência	2					
Tamanho da População	24					

IV. CASO TESTE

O caso teste desenvolvido compreende as usinas hidrelétricas de Ilha Solteira, Barra Bonita, Promissão, Três Irmãos, Porto Primavera e Itaipú (adotando características construtivas que a definem como usinas a reservatório) e Bariri, Ibitinga, Nova Avanhandava, Jupiá e Henry Borden (usinas a fio d'água), todas pertencentes ao Sistema Sudeste Brasileiro e perfazendo neste caso teste, 11 usinas envolvidas.

A Figura 2 é um diagrama esquemático das usinas envolvidas no caso teste realizado.

Com objetivo de avaliar o aproveitamento da produção de energia elétrica na usina Henry Borden realizou-se o caso teste para verificar se a retirada de água, a ser transferida para utilização nesta usina, não prejudicaria a produção de energia elétrica na cadeia de usinas dos Rios Tietê e Paraná, e se não dificultaria a recuperação do armazenamento de água nos reservatórios de acumulação das usinas envolvidas no caso teste.

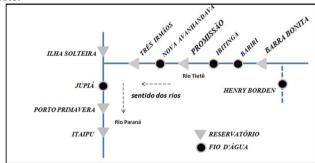


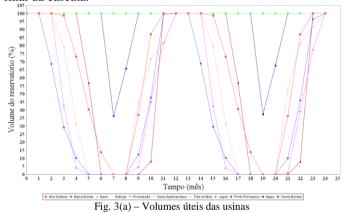
Fig. 2- Diagrama esquemático das usinas envolvidas

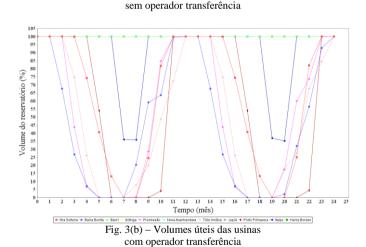
Para o planejamento e controle de sistemas hidrotérmicos de potência, foi utilizado um horizonte de planejamento de dois anos, com discretização mensal de seus intervalos, adotando-se o mês de maio, início do período de seca, como referência das condições dos reservatórios de acumulação em

cada ano da otimização. O mercado de energia elétrica foi considerado constante e igual à capacidade instalada do sistema hidroelétrico e a taxa nominal de juros para o cálculo do valor presente no otimizador foi de 8% ao ano.

Além disso, na configuração do HIDRO-IA, foram utilizadas vazões afluentes naturais iguais à 80 % da MLT (Média de Longo Termo), com volumes inicial e final em 100% do volume útil.

As curvas de volumes definidas, sem e com a aplicação do operador de transferência são mostradas nas Figuras 3(a) e 3(b), respectivamente. Pode-se observar que mesmo em um sistema bastante complexo, o aprimoramento proposto no HIDRO-IA também manteve as características operativas das usinas. Por exemplo, as usinas de Ilha Solteira, Barra Bonita, Promissão, Três Irmãos e Porto Primavera se encarregam da regulação do sistema, oscilando os seus volumes. E mesmo no caso de Itaipu, que foi adotada como usina a reservatório, manteve o seu volume a 100% para melhor aproveitamento da produção de energia elétrica, uma vez que está localizada no final da cascata.





No caso das usinas de Bariri, Ibitinga, Nova Avanhandava, Jupiá e Henry Borden, como era de se esperar, seus reservatórios permaneceram com 100% do volume útil, ou seja, não variaram seus volumes.

Como mostrado nas Figuras 4(a) e 4(b), a geração hidráulica total do sistema, sem e com o operador

transferência, repetiu-se no segundo ano devido à utilização da MLT, confirmando o bom desempenho do operador proposto.

Pode-se observar que a complementação térmica obtida com e sem a inclusão do operador encarregado de realizar transferência é quase constante ao longo do período de planejamento, indicando um custo de operação menor, pois este custo é dado por uma função com crescimento exponencial, conforme visto por (1). Portanto, quanto mais uniforme a complementação térmica, menor o seu valor.

Para melhor entendimento, a Figura 5 representa os resultados obtidos no caso teste realizado, com relação à demanda, produção hidráulica e a complementação térmica nos 12 primeiros meses do período de planejamento.

No caso teste, houve um ganho no sistema de aproximadamente 400MW por mês, gerado por fontes hidroelétricas.

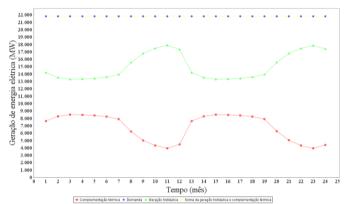


Fig. 4(a) - Complementação térmica do sistema sem operador transferência

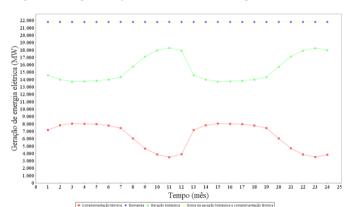


Fig. 4 (b) - Complementação térmica do sistema com operador transferência

Período de Planejamento	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10	11	12
11 USINAS SEM TRANSFERÊNCIA												
Demanda [MW]	21793	21793	21793	21793	21793	21793	21793	21793	21793	21793	21793	21793
Produção Hidraulica [MW]	14179	13528	13280	13331	13405	13576	13915	15559	16790	17485	17874	17331
Complementação Térmica [MW]	7614	8265	8513	8462	8388	8217	7878	6234	5003	4308	3919	4462
Período de Planejamento	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10	11	12
11 USINAS COM TRANSFERÊNCIA	- 9				- 6						7	
Demanda [MW]	21793	21793	21793	21793	21793	21793	21793	21793	21793	21793	21793	21793
Produção Hidraulica [MW]	14614	13997	13750	13788	13847	14015	14348	15769	17127	17949	18302	17905
Complementação Térmica [MW]	7179	7796	8043	8005	7946	7778	7445	6024	4666	3844	3491	3888

Fig. 5– Resultados obtidos no caso teste sem e com transferência

Observa-se ainda que nas Figuras 6(a) e 6(b) que o operador de mutação transferência determinou ao longo do período de planejamento a quantidade de água ótima a ser

transferida de Barra Bonita para Henry Borden. Vale reiterar que a mesma operação se repetiu no segundo ano atestando, assim, a validade desta proposta de pesquisa. Mesmo com a introdução do operador de transferência de água, o HIDRO-IA continuou captando sem dificuldade as características de operação das usinas, definindo um cronograma de operação ótimo no período de planejamento, com a recuperação do volume útil dos reservatórios e diminuição da complementação térmica necessária para atendimento da demanda.

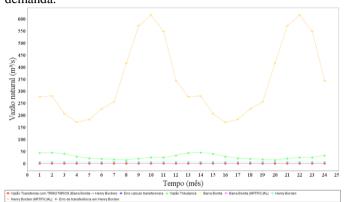


Fig. 6(a) - Afluências das usinas doadora e receptora sem operador transferência

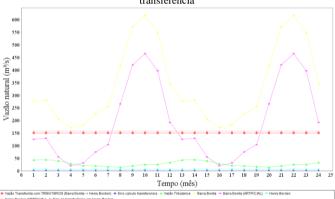


Fig. 6(b) - Afluências das usinas doadora e receptora com operador transferência

Esse bom desempenho apresentado pelo HIDRO-IA, mostra que está ferramenta consegue determinar sem dificuldade as características operativas das usinas em diferentes cascatas, mesmo com a transferência de água bruta entre rios.

V. CONCLUSÃO

Os bons resultados obtidos na aplicação do HIDRO-IA, para gerenciamento da transferência, através do operador genético proposto, mostraram o grande potencial desta ferramenta, que conseguiu captar as diferentes características de operação das usinas e afluências, complementando a formulação original do problema do POSHP. Observou-se que o operador transferência apresentou um desempenho satisfatório na determinação de uma estratégia operativa que venha a atender as restrições do Planejamento da Operação de Sistemas Hidrotérmicos de Potência, bem como, as restrições de multiutilização das águas dos rios envolvidos. Finalizando

espera-se que este trabalho possa trazer contribuição para fomentar discussões na área ambiental e de planejamento energético.

VI. REFERÊNCIAS BIBLIOGRÁFICAS

- [1] CASTRO, Marco Aurélio Almeida Castro (2006). O Planejamento Energético Ótimo de Médio Prazo com Representação Individualizada das Usinas Hidroelétricas. Tese de Doutorado. Escola de Engenharia de São Carlos. Universidade de São Paulo. 2006
- [2] GRAMULIA JUNIOR, J. et al. (2015). Análise e Gerenciamento de Transferência Não-Natural de Água entre Bacias Hidrográficas para o Auxílio do Planejamento Energético Brasileiro. XVI ERIAC Décimo Sexto Encontro Regional Iberoamericano de CIGRÉ. Puerto Iguazú, Argentina. Maio de 2015. 2015
- [3] AZEVEDO, Luiz Gabriel Todt et al. (2005). Transferência de Água entre Bacias Hidrográficas. Série Água Brasil 7. 1ª Edição. Brasilia, DF: Banco Mundial, 2005.
- [4] ALENCAR, T. R. Alencar, (2012). Sistema de Suporte à Decisão baseado em Algoritmos Genéticos para a Otimização do Planejamento da Operação de Sistemas Hidrotérmicos de Potência Dissertação de mestrado Universidade Federal do ABC UFABC. Centro de Engenharia, Modelagem e Ciências Sociais Aplicadas CECS. Programa de pós-graduação em Energia. Setembro de 2012.
- [5] SOARES, S.; CARNEIRO, A. A. F. M. (1991). Optimal Operation of Reservoirs for Electric Generation. IEEE Transactions on Power Delivery, 6(3):1101-1107. 1991.
- [6] EL-HAWARY, M. E.; CHRISTENSEN, G. S. (1979). Optimal economic operation of electric power systems, New York, Academic Press. 1979
- [7] CARNEIRO, Adriano A. F. M. V. (1991). Contribuição ao Planejamento da Operação Energética de Sistemas Hidrotérmicos de Potência. Tese de Doutorado, Faculdade de Engenharia Elétrica da Universidade Estadual de Campinas. 1991.
- [8] CARNEIRO, Adriano A. F. M.; BOND, P. S. (1990). A Large Scale Application of an Optimal Deterministic Hydrothermal Scheduling Algorithm. IEEE, 1990. Transactions on Power Systems, 5(1): 204-211.
- [9] CICOGNA, Marcelo A. (2003). Sistema de Suporte à Decisão para o Planejamento e a Programação da Operação de Sistemas de Energia Elétrica. Doutorado pela Unicamp, Campinas, SP. 2003.
- [10] LOPES, Heitor S.; TAKAHASHI, Ricardo H. C. (2011). Computação Evolucionária em Problemas de Engenharia. Disponível em: http://omnipax.com.br/site/?page_id=66>. Editora Omnipax. Curitiba, PR., 2011
- [11] RABÊLO, Ricardo A. L. (2010). Componentes de software no planejamento da operação energética de sistemas hidrotérmicos. Doutorado pela Escola de Engenharia de São Carlos. Universidade de São Paulo. 2010.
- [12] GRAMULIA JUNIOR, J. et al. (2010). Contribuição da Usina Hidroelétrica de Henry Borden para o Planejamento da Operação de Sistemas Hidrotérmicos de Potência. Revista Sinergia V11 n.1 Artigo 14. IFSP, São Paulo, 2010.
- [13] LEITE, P. T.; CARNEIRO, A. A. F. M; CARVALHO, A. P. L. F. (2002). Energetic Operation Planning Using Genetic Algorithms. IEEE Transaction on Power Systems, v. 17, n. 1, p. 173-179.
- [14] SCHLICK, C. (1994). Fast Alternatives to Perlin's Bias and Gain Functions. Graphics Gems IV, pages 401–403. 1994.
- [15] LEITE, P. T. (2003). Aplicação de Técnicas de Inteligência Artificial no Planejamento da Operação de Sistemas Hidrotérmicos de Potência. Doutorado pela Escola de Engenharia de São Carlos EESC/USP, dezembro 2003.
- [16] ANTUNES, F. et al. (2014). Optimization of the Hydrothermal Power Systems Operation Planning Based on Artificial Intelligence Techniques. IEEE Latin America Transactions, Vol. 12, N° 08, Dezembro de 2014.