

Aplicação de um método híbrido de pontos interiores e *branch-and-bound* em problemas de minimização de custo de colheita da cana-de-açúcar

Camila de Lima¹, Antonio Roberto Balbo²,
Helenice de Oliveira Florentino Silva³

Resumo

Este trabalho tem o objetivo de desenvolver e aplicar um método híbrido que envolve os métodos previsor-corretor primal-dual de pontos interiores e *branch-and-bound* em problemas referentes à minimização do custo de colheita da cana-de-açúcar. Desta forma, o método será utilizado para determinar a escolha das variedades de cana-de-açúcar para o plantio nas áreas determinadas pela usina, que podem ser do tipo mecanizáveis ou semi-mecanizáveis, que utilizam a queima da cana, de modo que se obtenha o menor custo no processo de colheita, respeitando-se as restrições do problema. O método primal-dual de pontos interiores é utilizado para se obter a solução ótima relaxada do modelo. A partir desta, utiliza-se o método *branch-and-bound* para determinar a solução ótima inteira 0-1 relacionada às restrições de integralidade do problema, relativas à escolha das variedades a serem plantadas. Os testes são realizados através de uma implementação computacional no software Borland C++ Builder 6.0 e os resultados numéricos obtidos são comparados àqueles encontrados na literatura e àqueles obtidos pelo aplicativo Solver do *software* Excel, demonstrando que o procedimento é eficiente e determina a solução ótima do problema.

Palavras Chave: Otimização, Métodos de Pontos Interiores, Método *Branch-and-Bound*, Biomassa Residual da Cana-de-Açúcar.

¹Email: cadlima@yahoo.com.br. Programa de Pós-Graduação em Engenharia Elétrica, FEB, UNESP, CEP: 17033-360, Bauru, SP.

²Email: arbalbo@fc.unesp.br. Departamento de Matemática, FC, UNESP, CEP: 17033-360, Bauru, SP.

³Email: helenice@ibb.unesp.br. Departamento de Bioestatística, IB, UNESP, CEP: 18618-970, Botucatu, SP.

1 Introdução

A produção de energia elétrica no Brasil é predominantemente hidráulica, porém há alguns anos, este setor tem sofrido algumas mudanças devido à necessidade da diversificação da matriz energética prevista no planejamento do setor. Assim, novas fontes de energia foram introduzidas, como as que exploram o gás natural, a energia nuclear, e as energias renováveis, as quais utilizam recursos que são reabastecidos naturalmente, promovendo um menor impacto ambiental e atendendo aos princípios de sustentabilidade, dentre elas destacam-se a energia solar, a energia eólica e energia cogenerada pela biomassa residual [7].

A utilização da biomassa como fonte alternativa no processo de cogeração de energia tem sido avaliada como uma possível solução energética e ambiental, visto a baixa produção de micro poluentes.

Neste contexto, a cana-de-açúcar entra nesse estudo, por ser bastante cultivada no Brasil e por gerar uma grande quantidade de resíduos no solo, como folhas, palhas, ponteiros e frações de colmo, o que incentiva o aproveitamento desta biomassa residual para a cogeração de energia. Isso ocorre devido a proibição das queimadas, utilizadas no processo de colheita semi-mecanizado, o sistema de colheita mecanizado foi mais empregado, ocasionando um aumento significativo quantidade de resíduos no solo, que podem favorecer o aparecimento de pragas, contaminar o solo, e comprometer a próxima safra, caso não seja reaproveitado. Além disso, o período de colheita da cana-de-açúcar coincide com o período de estiagem das principais bacias hidrográficas do parque hidrelétrico brasileiro, e ainda, existe a possibilidade de armazenamento da biomassa por um determinado período até uma maior necessidade ou maior valor de comercialização desta energia.

A partir destes, diversos estudos vêm sendo realizados visando minimizar o custo, não somente da colheita mecanizável e semi-mecanizável, mas também da coleta de resíduos de cana-de-açúcar gerados nas áreas mecanizáveis, bem como, maximizar a produção de energia relativa ao aproveitamento da biomassa residual. O processo é feito de tal forma a atender as restrições de produção e demanda das usinas. Em [3], [11] e [5], são discutidos modelos matemáticos para a escolha de variedades de cana-de-açúcar que buscam otimizar o custo de coleta da biomassa residual e/ou a geração de energia.

A investigação destes modelos ocorre devido a necessidade das usinas em otimizar a colheita da cana-de-açúcar, bem como, a coleta dos resíduos ocasionados pelo corte mecanizado, visando o aproveitamento desta biomassa residual e otimizar a geração de energia a partir da biomassa.

Neste trabalho utiliza-se um procedimento híbrido envolvendo métodos primal-dual de pontos interiores e *branch-and-bound* para a resolução dos modelos relativos à colheita da cana-de-açúcar, apresentados em [9], que considera as áreas semi-mecanizáveis e mecanizáveis para o plantio, ainda sem considerar a minimização da coleta e a maximização da geração de energia da biomassa residual da cana, que são objetos de trabalhos futuros.

Na seção 2 é apresentado o procedimento híbrido desenvolvido envolvendo os métodos previsor-corretor primal-dual de pontos interiores e *branch-and-bound*. Em seguida, na seção 3, são apresentados os modelos matemáticos, nos quais o método citado será aplicado. Os resultados dessa aplicação podem ser vistos na seção 4. E algumas considerações sobre o trabalho são feitas na seção 5.

2 Método previsor-corretor primal-dual de pontos interiores e *branch-and-bound*

Seja o seguinte problema primal definido para variáveis canalizadas:

$$\begin{array}{ll} \text{Minimizar} & c^T x \\ \text{Sujeito a:} & \begin{cases} Ax = b \\ l \leq x \leq u \end{cases} \end{array} \quad (2.1)$$

em que $A \in R^{m \times n}$, $b \in R^m$, $x, c, l, u \in R^n$ e A com posto n .

Tem-se então, o seguinte problema equivalente ao problema original (2.1):

$$\begin{array}{ll} \text{Minimizar } c^T x & \text{Minimizar } c^T x \\ \text{Sujeito a: } \begin{cases} Ax = b \\ x \geq l \text{ e } x \leq u \end{cases} & \Leftrightarrow \text{Sujeito a: } \begin{cases} Ax = b \\ x - r = l \text{ e } x + z = u \\ r \geq 0 \text{ e } z \geq 0 \end{cases} \end{array} \quad (2.2)$$

De acordo com [10], as restrições de igualdade reduzem a região de busca do problema, desta forma, a solução proposta por Lagrange é determinar um novo problema irrestrito, de modo que a função objetivo do PPL (2.2) seja penalizada através

dos multiplicadores de Lagrange w , s e y , associados às restrições de igualdade do problema. As condições de primeira ordem, apresentadas de (2.4) a (2.7), garantem que as restrições sejam satisfeitas na solução ótima, e assim, a solução ótima da função lagrangiana corresponde ao ótimo do problema original, desde que este problema tenha uma solução.

Além disso, a função objetivo do problema (2.2) é penalizada através do produto de funções barreiras logarítmicas por um parâmetro de barreira $\mu > 0$, que condiciona as variáveis de folga do problema original a serem estritamente positivas, ou seja, $r > 0$ e $z > 0$, garantindo que as soluções permaneçam no interior da região viável do problema original. Assim, à medida que r e z tendem a zero e as soluções do problema aproximam-se da fronteira da região factível, as funções barreiras tendem ao infinito. Desta forma, o parâmetro de barreira deve tender a zero assintoticamente mais rápido do que as funções barreira logarítmica tendem ao infinito, de tal forma que o produto destas, tenda para zero e a solução da função lagrangiana barreira logarítmica tenda para a solução do problema original.

Desta forma, o problema de programação linear (PPL) com restrições lineares de igualdade e variáveis canalizadas (2.2), é redefinido através de um PPNL primal-dual irrestrito que é definido a partir da função lagrangiana barreira logarítmica $L_\mu(x, w, z, r, y, s)$:

$$L_\mu(x, w, z, r, y, s) = c^T x + w^T (b - Ax) + s^T (l + r - x) + y^T (x + z - u) - \mu \sum_{i=1}^n \ln(z_i) - \mu \sum_{i=1}^n \ln(r_i) \quad (2.3)$$

Em que: $w \in R^m$ e $y, s \in R^n$; $s \geq 0$, $y \geq 0$, são as variáveis duais do problema e $\mu > 0$ é o parâmetro de barreira ou parâmetro de centragem.

Assim, a partir de (2.3), temos as seguintes condições de otimalidade de Karush-Kuhn-Tucker (KKT) para este problema:

$$Ax = b \quad (2.4)$$

$$x + z = u \quad (2.5)$$

$$x - r = l \quad (2.6)$$

$$A^T w + s - y = c \quad (2.7)$$

$$RSe - \mu e = 0 \quad (2.8)$$

$$ZYe - \mu e = 0 \quad (2.9)$$

Em que: R, Z, S e Y são matrizes diagonais, respectivamente com r_i, z_i, s_i e y_i como elementos diagonais e $e = (1, \dots, 1)^T$. Considerando o problema (2.2) e a restrição $x - r = l$, nota-se que quando $l = 0$ temos que $x = r$, desta forma, a condição de otimalidade (2.8) pode ser reescrita como:

$$XSe - \mu e = 0 \quad (2.10)$$

em que: X é uma matriz diagonal tendo x_i como elementos da diagonal.

Se um ponto $(x^k, z^k, w^k, s^k, y^k)$ de uma iteração corrente k não satisfaz as equações de KKT apresentadas de (2.4) a (2.10), então gera o resíduo dual g^k , relacionado à equação (2.7), os resíduos primais t^k e f^k , referentes às equações (2.4) e (2.5), respectivamente, e as folgas complementares q^k e v^k , relacionadas às equações (2.9) e (2.10), respectivamente. Estes resíduos são calculados no passo 3, do algoritmo da seção 2.3 e serão utilizados no critério de parada do método, apresentado no passo 2 desse algoritmo.

No critério de parada são feitos os seguintes testes, com o objetivo de garantir que $(x^k, z^k, w^k, s^k, y^k)$ seja a solução ótima do problema:

- Factibilidade primal: $\frac{\|t^k\|}{\|b\|+1} = \frac{\|b - Ax^k\|}{\|b\|+1} \leq \varepsilon_1;$ (2.11)

- Factibilidade dual: $\frac{\|g^k\|}{\|c\|+1} = \frac{\|c - A^T w^k - s^k + y^k\|}{\|c\|+1} \leq \varepsilon_2;$ (2.12)

- Folgas complementares: $\|\tilde{v}^k\| < \varepsilon_3$, e $\|\tilde{q}^k\| < \varepsilon_4;$ (2.13)

em que $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \varepsilon_3, \varepsilon_4 > 0$ são pequenas tolerâncias positivas.

A definição de um novo ponto depende diretamente das direções de movimento e comprimento de passo nesta direção, sendo definido através de:

$$(x^{k+1}; z^{k+1}; w^{k+1}; s^{k+1}; y^{k+1}) = (x^k + \alpha_k^P d_x^k, z^k + \alpha_k^P d_z^k, w^k + \alpha_k^D d_w^k, s^k + \alpha_k^D d_s^k, y^k + \alpha_k^D d_y^k) \quad (2.14)$$

Em que $\alpha_k^P > 0$, é o comprimento de passo das variáveis primais e $\alpha_k^D > 0$, é o comprimento de passo das variáveis duais, e $d_x^k, d_z^k, d_w^k, d_s^k, d_y^k$ são as direções de busca.

As direções do passo previsor são determinadas utilizando o método de Newton, considerando uma aproximação linear de primeira ordem por série de Taylor das condições de KKT, apresentadas de (2.4) a (2.10), sobre o novo ponto definido em (2.14), sem considerar ainda o comprimento do passo. Assim, tem-se as seguintes direções do passo previsor, que serão apresentadas no passo 4 do algoritmo da seção 2.3:

$$d_x^k = \theta_k (A^T d_w^k + p^k - u^k) \quad (2.15)$$

$$d_z^k = -d_x^k + f^k \quad (2.16)$$

$$d_w^k = (A\theta_k A^T)^{-1} [A\theta_k (-p^k + u^k) + t^k] \quad (2.17)$$

$$d_s^k = X_k^{-1} (v^k - S_k d_x^k) \quad (2.18)$$

$$d_y^k = Z_k^{-1} (q^k - Y_k d_z^k) \quad (2.19)$$

em que $\theta_k = (X_k^{-1} S_k + Z_k^{-1} Y_k)^{-1}$, e $p^k = Z_k^{-1} (Y_k f^k - q^k) + X_k^{-1} v^k$.

As direções do passo corretor, por sua vez, consideram aproximações de segunda ordem sobre os resíduos relacionados às condições de complementaridade, q^k e v^k , os quais são redefinidos utilizando as direções de busca $(d_x^k; d_z^k; d_w^k; d_s^k; d_y^k)$ determinadas no passo previsor do método, para obter os novos resíduos do passo corretor \tilde{q}^k e \tilde{v}^k , vistos no passo 5 do algoritmo 2.3, e calculados da seguinte forma:

$$\tilde{v}^k = \mu_k e - X_k S_k e - D_x^k D_s^k \quad (2.20)$$

$$\tilde{q}^k = \mu_k e - Z_k Y_k e - D_z^k D_y^k e \quad (2.21)$$

em que: $D_x^k = \text{Diag}(d_x^k)$, $D_s^k = \text{Diag}(d_s^k)$, $D_z^k = \text{Diag}(d_z^k)$, e $D_y^k = \text{Diag}(d_y^k)$.

Desta forma, obtemos através do método de newton, como no passo previsor, as novas direções do passo corretor $(\tilde{d}_x^k; \tilde{d}_z^k; \tilde{d}_w^k; \tilde{d}_s^k; \tilde{d}_y^k)$, que podem ser vistas no passo 6 do algoritmo 2.3:

$$\tilde{d}_x^k = \theta_k (A^T \tilde{d}_w^k + p^k - u^k) \quad (2.22)$$

$$\tilde{d}_w^k = (A\theta_k A^T)^{-1} [A\theta_k (-p^k + u^k) + t^k] \quad (2.23)$$

$$\tilde{d}_z^k = -\tilde{d}_x^k + f \quad (2.24)$$

$$\tilde{d}_s^k = X_k^{-1} (\tilde{v}^k - S_k \tilde{d}_x^k) \quad (2.25)$$

$$\tilde{d}_y^k = Z_k^{-1}(\tilde{q}^k - Y_k \tilde{d}_z^k) \quad (2.26)$$

O comprimento do passo, apresentado no passo 8 do algoritmo citado, referente às variáveis primais e duais do problema, são calculados da seguinte maneira baseando-se em [4]:

$$\bullet \quad \alpha_k^P = \min \left\{ 1, \min \left\{ \frac{-\alpha x_i}{\tilde{d}x_i} / \tilde{d}x_i < 0 \right\}, \min \left\{ \frac{-\alpha z_i}{\tilde{d}z_i} / \tilde{d}z_i < 0 \right\} \right\} \quad (2.27)$$

$$\bullet \quad \alpha_k^D = \min \left\{ 1, \min \left\{ \frac{-\alpha s_i}{\tilde{d}s_i} / \tilde{d}s_i < 0 \right\}, \min \left\{ \frac{-\alpha y_i}{\tilde{d}y_i} / \tilde{d}y_i < 0 \right\} \right\} \quad (2.28)$$

em que $0 < \alpha < 1$.

Assim, definem-se os passos de 1 a 9 do algoritmo PDBB a seguir, de acordo com [7]. Este algoritmo é complementado no passo 10 pelo método *branch-and-bound*, que é usado para integralizar as soluções relaxadas obtidas pelo método primal-dual, baseando-se em [1], [2] e [6].

2.1 Algoritmo previsor-corretor primal-dual e *branch-and-bound* (PDBB)

Passo 1: Ajustar $k = 0$ e encontrar uma solução inicial $(x^0; z^0; w^0; s^0; y^0) \in P \times D$, ou seja, uma solução inicial factível. Seja $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \varepsilon_3, \varepsilon_4 > 0$ pequenas tolerâncias positivas auxiliares ao passo 2 do algoritmo.

Passo 2: Testar a otimalidade de solução: Se o critério de parada definido de (2.11) à (2.13) é atingido então vá para o passo 10, pois a solução relaxada x^k, z^k, w^k, s^k, y^k obtida é ótima. Caso contrário, continue.

Passo 3: Fazer os cálculos intermediários do *passo previsor*.

Passo 4 : Calcular as direções $d_x^k, d_z^k, d_w^k, d_s^k$ e d_y^k do *passo previsor*, definidas de (2.15) à (2.19).

Passo 5: Fazer os cálculos intermediários do *passo corretor*, atualizando os termos de segunda ordem das folgas complementares vistos em (2.20) e (2.21)

Passo 6 : Atualizar as direções $\tilde{d}_x^k, \tilde{d}_z^k, \tilde{d}_w^k, \tilde{d}_s^k$ e \tilde{d}_y^k do *passo corretor*, definidas de (2.22) à (2.26).

Passo 7: Testar a ilimitariedade: Se $t^k = 0, f^k = 0, \tilde{d}_x^k, \tilde{d}_z^k > 0$, e $c^t \tilde{d}_x^k < 0$, então o problema primal é ilimitado. Se $g^k = 0, \tilde{d}_w^k, \tilde{d}_s^k, \tilde{d}_y^k > 0$ e $b^t \tilde{d}_w^k > 0$, então o problema dual é ilimitado. Se ambos os casos acontecem, então PARE e vá para o passo 10. Se $\tilde{d}_x^k, \tilde{d}_z^k, \tilde{d}_w^k, \tilde{d}_s^k, \tilde{d}_y^k = 0$, então também PARE, x^k, z^k, w^k, s^k, y^k são soluções ótimas dos problemas primal e dual, respectivamente. Caso contrário ir para o passo 8.

Passo 8: Calcular os comprimentos dos passos primal e dual, através de (2.27) e (2.28).

Passo 9: Determinar uma nova solução:

$$x^{k+1} = x^k + \alpha_k^P \tilde{d}_x^k, z^{k+1} = z^k + \alpha_k^P \tilde{d}_z^k, w^{k+1} = w^k + \alpha_k^D \tilde{d}_w^k, s^{k+1} = s^k + \alpha_k^D \tilde{d}_s^k, e y^{k+1} = y^k + \alpha_k^D \tilde{d}_y^k$$

Atualizar $k \leftarrow k+1$ e ir para o Passo 2.

Passo 10: Método *Branch-and-Bound*

Para cada x_i , se $x_i \geq 0.85$ assuma $x_i = 1$, o que implica que a variedade i será plantada no talhão j , e faça $x_h = 0, h \neq i$, para $h = 1, \dots, k$ em todos os h 's restantes e $j = 1, \dots, n$. (em que h é número de variedades e j é o número de talhões, e ambos são informados pelo usuário de acordo com o modelo em questão). Para as variáveis restantes, diferentes de 0 ou 1, percorra todos os nós cujas componentes x_i 's que ainda não atenderam o critério de integralidade ($0 < x_i < 0,85$), de tal forma que somente uma componente assuma o valor 1 para cada nível da árvore, verificando a viabilidade e a otimalidade. Armazene sempre o menor valor da função objetivo encontrado. Um fluxograma que detalha os procedimentos a serem feitos no passo 10 é visto em [2], [3] e [5].

O algoritmo PDBB é definido através de um procedimento envolvendo os métodos primal-dual e *branch-and-bound* e é proposto para a resolução dos modelos definidos na seção 3, da seguinte forma:

- i) Os passos de 1 a 9 resolvem o modelo relaxado para as variáveis limitadas superiormente $0 \leq x_i \leq u_i$;
- ii) O passo 10, que utiliza o método *branch-and-bound*, integraliza a variável x_i ($x_i = 0$ ou $x_i = u_i = 1$) para cada nível da árvore. A variável $x_i = 1$ implica que a variedade i deverá ser plantada em um talhão j .

3 Modelagem Matemática

De modo geral, o modelo apresentado nesta seção visa a minimização do custo da colheita da cana-de-açúcar, considerando as áreas mecanizáveis e semi-mecanizáveis. Um modelo de minimização de colheita da cana-de-açúcar é apresentado por [8], que considera as áreas de plantio mecanizáveis e semi-mecanizáveis, porém sem a divisão em talhões. Assim, um variante deste modelo é apresentado por [9], o qual considera em sua formulação, as áreas mecanizáveis e semi-mecanizáveis divididas em talhões. Para a resolução deste modelo são necessárias técnicas de programação inteira 0-1 (binária) para obter-se a solução ótima do problema. Desta forma, o modelo apresentado a seguir, baseando-se em [9], é equivalente ao problema (1.1), definido na seção 1.

3.1 Modelo – Minimização do custo de coleta da cana-de-açúcar

O problema consiste em determinar quais das n variedades i devem ser plantadas nos k talhões j de medida L_j (ha) e distância D_j (Km) do centro de produção ($j=1,2,\dots,k$) e, que ofereça o menor custo possível para o processo de colheita e de transporte da cana-de-açúcar do campo para a usina. Para formulação do modelo, a área para plantio foi dividida em duas partes, uma parte para plantio da cana que será colhida crua (l talhões) e outra para cana que deverá ser queimada na pré-colheita ($(k-l)$ talhões), devido aos diferentes custos para cada tipo de colheita.

Para a formulação da função objetivo do modelo são feitos os cálculos dos custos envolvidos no processo, baseando-se em [8] e [9]. Na colheita de cana queimada têm-se os custos de aceiro, queima, corte manual, carregamento da cana para o caminhão e transporte da cana do campo para a usina. Na colheita mecanizada têm-se os custos de corte e transporte da cana do campo para a usina.

O custo de transporte da variedade i plantada no talhão j (Ct_{ij}) a uma distância (D_j) do talhão j para a usina:

$$Ct_{ij} = c_{med_i} \cdot D_j \quad (3.1)$$

Em que: $i = 1, 2, \dots, n$ são os índices que representam as variedades; $j = 1, 2, \dots, k$ são os índices que representam os talhões; c_{med_i} é o custo médio do transporte da cana por km; e D_j é a distância do talhão j do centro de processamento, em talhões.

O custo C_{ij}^{SM} de colheita e transporte da cana-de-açúcar de variedade i plantada no talhão j no sistema semi-mecanizado é calculado da seguinte forma:

$$C_{ij}^{SM} = (Ca_i + Cq_i + Cco_i + Cca_i + Ct_{ij}). L_j \quad (3.2)$$

Em que: Ca_i é o custo de aceiro da variedade i ($R\$.ha^{-1}$); Cq_i é o custo da queima da variedade i ($R\$.ha^{-1}$); Cco_i é o custo de corte da variedade i ($R\$.ha^{-1}$); Cca_i é o custo de carregamento da variedade i ($R\$.ha^{-1}$); Ct_{ij} é o custo de transporte da variedade i plantada no talhão j ($R\$.ha^{-1}$), calculado em (2.1); e L_j é área do talhão j , em hectare.

No sistema mecanizado o custo, C_{ij}^M , de colheita e transporte da cana de variedade i plantada no talhão j , é calculado da seguinte forma:

$$C_{ij}^M = (Cco_i + Ct_{ij}). L_j \quad (3.3)$$

Em que: Cco_i é o custo de corte da variedade i ($R\$.ha^{-1}$); Ct_{ij} é o custo de transporte da variedade i plantada no talhão j ($R\$.ha^{-1}$), calculado em (2.1); e L_j é área do talhão j , em hectare.

A partir dos cálculos (3.2) e (3.3), é proposta a função objetivo do modelo que visa o menor custo possível no processo de colheita. Para a eficiência do modelo, deve-se satisfazer as restrições de sacarose e de fibra da cana (recomendações da empresa para manter a qualidade da cana e a demanda de açúcar e álcool) e usar toda a área destinada para o plantio da cana (mecanizada e semi-mecanizada). Este modelo é definido a seguir:

$$\text{Minimizar } CCT = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^l C_{ij}^M X_{ij} + \sum_{i=1}^n \sum_{j=l+1}^k C_{ij}^{SM} X_{ij} \quad (3.4)$$

$$\text{Sujeito a: } \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^k A_i X_{ij} \geq \overline{PT};$$

$$\overline{F}_l T \leq \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^k F_i X_{ij} \leq \overline{F}_s T; \quad (3.5)$$

$$\sum_{i=1}^n X_{ij} = 1;$$

$$X_{ij} = 0 \text{ ou } 1, i = 1, 2, \dots, n \text{ e } j = 1, 2, \dots, k$$

Em que: CCT é o custo do processo de colheita e transporte da cana de açúcar; $i = 1, 2, \dots, n$ são os índices que representam as variedades, $j = 1, 2, \dots, k$ são os índices que representam os talhões; l é número de talhões em que se considera o sistema

mecanizado; $k - l$ é o número de talhões em que se considera o sistema semi-mecanizado; C_{ij}^M é o custo da colheita e do transporte da cana de variedade i plantada no talhão j ($j=1, \dots, l$), no sistema mecanizado; C_{ij}^{SM} é o custo da colheita e do transporte da cana de variedade i plantada no talhão j ($j=l+1, \dots, k$), no sistema semi-mecanizado; X_{ij} são as variáveis de decisão, tais que, $X_{ij} = 1$ implica que a cana de variedade i deve ser plantada no talhão j e em caso contrário $X_{ij} = 0$; A_i é a estimativa de produção de sacarose da variedade i (t/ha); \bar{P} é a quantidade mínima estabelecida para a POL da cana; T é o número total de talhões; F_i é a estimativa do teor de fibra da variedade i ; \bar{F}_i e \bar{F}_s são as quantidades mínimas e máximas estabelecidas para a fibra da cana.

Com o intuito de utilizar mais variedades, inseriu-se ao modelo uma restrição que limita a quantidade que cada tipo de variedade pode ser plantada.

$$\sum_{j=1}^k X_{ij} \leq M \quad (3.6)$$

Em que: M é o número máximo que cada variedade i pode ser plantada.

4 Resultados

Para a aplicação do método aos modelos investigados foram utilizados dados necessários das tabelas 1, 2 e 3, apresentadas por [8] e [9]. A tabela 1 apresenta a área e a distância dos talhões à usina. A tabela 2 apresenta os custos referentes ao processo de colheita. A tabela 3 apresenta os custos referentes ao processo de transporte. E por fim, a tabela 4 apresenta as estimativas por tipo de variedades, em que A_i é a produtividade de açúcar fermentescível (POL) da variedade i , F_i é a produtividade de fibra da variedade i e P_c é a produtividade da cana-de-açúcar da variedade i . A seguir, têm-se as tabelas 1, 2, 3 e 4:

Tabela 1: Área e distância dos talhões até a usina

Dados dos Talhões								
Talhãoj	1	2	3	4	5	6	7	8
Lj	8,490	4,520	0,000	4,220	5,740	6,610	30,410	5,080
Dj	3,490	2,490	16,080	3,490	2,590	2,590	15,330	8,300
Talhãoj	9	10	11	12	13	14	15	16
Lj	12,010	54,950	0,000	3,780	10,430	6,150	8,790	57,790
Dj	9,240	12,630	16,430	8,250	7,800	8,590	2,250	17,200

Tabela 2: Custos envolvidos no processo de colheita

Custos Colheita	
Operação	Custo
Aceiro	0,14
Queima	0,17
Corte	7,03
Corte cana crua	10,5
Carregamento	1,62

Tabela 3: Custos envolvidos no processo de transporte

Custos Transporte	
Transporte	Custo
Cana crua	6,42
Cana queimada	5,35

Tabela 4: Estimativas de valores por variedade

Dados das variedades				
i	Variedade	Ai	Fi	Pc
1	SP80-1816	16,420	13,940	100,000
2	RB72454	20,400	12,900	186,000
3	SP80-3280	18,460	12,630	158,000
4	SP81-3250	18,380	11,320	179,000
5	RB855536	17,050	12,510	165,000
6	RB855113	17,540	10,910	155,000
7	SP79-1011	15,800	10,330	158,000
8	RB835486	12,840	9,280	155,000
9	RB711406	20,770	16,120	183,000
10	SP70-1143	15,010	11,590	155,000

Através da implementação do algoritmo PDBB, visto na seção (1.1), no *software* Borland C++ Builder 6.0, pode-se obter as soluções ótimas do modelo apresentado na seção (2.1), e estes resultados foram comparados com aqueles obtidos pelo aplicativo *Solver* do *software* Excel, que para o caso específico a resolução de problemas lineares do tipo inteiro e binário, utiliza o método simplex, e com aqueles obtidos por [9], cuja obtenção de resultados é realizada a partir da utilização de algoritmos genéticos. Nas tabelas de 5 e 6 são apresentados os resultados reais e inteiros obtidos a partir da aplicação do algoritmo PDBB, proposto na seção 1.1. Estas representam os valores reais obtidos pelos passos de 1 a 9 do algoritmo PDBB, e indicam quais índices devem ser ramificados. Na coluna “Passo 10 Método PDBB” estão indicadas as variedades para plantio, encontrada pelo passo 10 do método. E ainda, a tabela 5 é referente ao modelo, apresentado em [9], e a tabela 6, é referente a este mesmo modelo, mas acrescentando neste, a nova restrição (3.6), apresentada na seção (3.1), em sua formulação. Foram definidos os talhões 3 e 11 para áreas semi-mecanizáveis, e os demais para as áreas

mecanizáveis. A tabela 7 exibe a comparação entre os resultados obtidos por [9], pelo Solver e pelo algoritmo PDBB.

Tabela 5: Resultados obtidos

Método PDBB - Resultados da minimização do custo da colheita da cana-de-açúcar											
Áreas mecanizáveis											
Talhão	Variedades										Passo 10 Método PDBB
	SP80-1816	RB72454	SP80-3280	SP81-3250	RB855536	RB855113	SP79-1011	RB835486	RB711406	SP70-1143	Variedade a ser plantada
	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10	
1	0,953298	0,003719	0,005728	0,004076	0,005043	0,006084	0,005729	0,006080	0,003862	0,006079	1(SP80-1816)
2	0,914294	0,006971	0,010760	0,007646	0,009468	0,011432	0,010762	0,011418	0,007237	0,009710	1(SP80-1816)
4	0,918444	0,000229	0,011792	0,007508	0,009755	0,011555	0,010514	0,010634	0,007529	0,011737	1(SP80-1816)
5	0,931309	0,005482	0,008443	0,006009	0,007434	0,008968	0,008445	0,008959	0,005691	0,008956	1(SP80-1816)
6	0,939954	0,004784	0,007378	0,005245	0,006493	0,007837	0,007379	0,007831	0,004967	0,007829	1(SP80-1816)
7	0,986698	0,001087	0,001586	0,001173	0,001412	0,001678	0,001586	0,001677	0,001122	0,001677	1(SP80-1816)
8	0,922552	0,006184	0,009525	0,006779	0,008386	0,010117	0,009527	0,010106	0,006419	0,010102	1(SP80-1816)
9	0,966958	0,002640	0,004035	0,002887	0,003559	0,004282	0,004035	0,004281	0,002739	0,004279	1(SP80-1816)
10	0,991983	0,000684	0,000925	0,000722	0,000836	0,000974	0,000925	0,000974	0,000699	0,000974	1(SP80-1816)
12	0,894922	0,008375	0,012947	0,009189	0,011387	0,013759	0,012950	0,013740	0,008693	0,013733	1(SP80-1816)
13	0,962241	0,003015	0,004619	0,003299	0,004072	0,004903	0,004619	0,004901	0,003128	0,004899	1(SP80-1816)
14	0,935684	0,005129	0,007904	0,005622	0,006958	0,008396	0,007905	0,008388	0,005325	0,008385	1(SP80-1816)
15	0,954965	0,003588	0,005522	0,005622	0,004862	0,005864	0,005522	0,005860	0,003725	0,005859	1(SP80-1816)
16	0,993012	0,000619	0,000791	0,000646	0,000726	0,000827	0,000791	0,000827	0,000630	0,000827	1(SP80-1816)
Áreas semi-mecanizáveis											
Talhão	Variedades										Passo 10 Método PDBB
	SP80-1816	RB72454	SP80-3280	SP81-3250	RB855536	RB855113	SP79-1011	RB835486	RB711406	SP70-1143	Variedade a ser plantada
	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10	
3	0,997936	2,321E-5	0,000189	3,267E-5	7,024E-5	0,000403	0,000189	0,000411	2,690E-5	0,000416	1(SP80-1816)
11	0,987319	0,001041	0,001508	0,001121	0,001345	0,001594	0,001508	0,001594	0,001073	0,001594	1(SP80-1816)

Temos que o valor da função objetivo encontrada pelo método PDBB obtidos pelos passos de 1 a 9, em 11 iterações, é de aproximadamente R\$345.586,34688. A partir da tabela 5, nenhuma ramificação deverá ser feita, visto que sem a integralização do método pelo passo 10, os valores apresentados na primeira coluna em destaque, são valores acima de 0,85. Pela coluna “Passo10 Método PDBB”, é possível notar que o método PDBB integralizou os resultados pelo passo 10, determinando a plantação da variedade 1-SP80-1816 em todos os talhões e obteve uma melhoria no custo da minimização da colheita que passou a ser: R\$341.654,54718.

Tabela 6: Resultados obtidos

Método PDBB - Resultados da minimização do custo da colheita da cana-de-açúcar											
Áreas mecanizáveis											
Talhão	Variedades										Passo 10 Método PDBB
	SP80-1816	RB72454	SP80-3280	SP81-3250	RB855536	RB855113	SP79-1011	RB835486	RB711406	SP70-1143	Variedade a ser plantada
	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10	
1	0,004818	0,036716	0,157798	0,046060	0,094411	0,158676	0,153034	0,152901	0,040547	0,155037	10(SP70-1143)
2	0,004876	0,062921	0,120656	0,076517	0,132035	0,146579	0,115501	0,141568	0,069123	0,130224	3(SP80-3280)
4	0,004875	0,001019	0,001552	0,070596	0,138900	0,195352	0,158443	0,160072	0,072716	0,196475	3(SP80-3280)
5	0,004901	0,050955	0,137786	0,062631	0,114928	0,148884	0,132979	0,144459	0,056036	0,146442	8(RB835486)
6	0,004902	0,045452	0,146318	0,056339	0,108141	0,151706	0,141432	0,146811	0,050075	0,148825	8(RB835486)
7	0,011555	0,010952	0,096042	0,014068	0,032845	0,247742	0,094982	0,237151	0,012130	0,242533	10(SP70-1143)
8	0,004889	0,056022	0,129975	0,068283	0,119960	0,146736	0,125292	0,142695	0,061492	0,144656	7(SP79-1011)
9	0,004073	0,026822	0,159250	0,034027	0,074270	0,176097	0,155326	0,168940	0,029675	0,171521	6(RB855113)
10	0,953917	0,003423	0,005879	0,003875	0,005143	0,006095	0,005872	0,006093	0,003607	0,006097	1(SP80-1816)
12	0,004843	0,069143	0,111951	0,082216	0,127888	0,141811	0,107673	0,138572	0,075438	0,140465	3(SP80-3280)
13	0,004542	0,030543	0,161164	0,038598	0,082434	0,167627	0,156807	0,161079	0,03377	0,163434	6(RB855113)

14	0,004904	0,048215	0,142065	0,059517	0,111723	0,150200	0,137209	0,145549	0,053072	0,147545	6 (RB855113)
15	0,004791	0,035611	0,158820	0,044735	0,092405	0,159947	0,154105	0,154044	0,039336	0,156207	8 (RB835486)
16	0,956247	0,003183	0,005577	0,003598	0,004792	0,005893	0,005572	0,005892	0,003352	0,005895	1(SP80-1816)
Áreas semi-mecanizáveis											
Talhão	Variedades										Passo 10 Método PDBB
	SP80-1816	RB72454	SP80-3280	SP81-3250	RB855536	RB855113	SP79-1011	RB835486	RB711406	SP70-1143	Variedade a ser plantada
	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10	
3	0,953044	0,003965	0,005989	0,004490	0,005804	0,005519	0,005979	0,005512	0,004181	0,0055172	1(SP80-1816)
11	0,068161	0,010089	0,088249	0,012958	0,030225	0,236129	0,087362	0,225880	0,011171	0,229776	10(SP70-1143)

Para o modelo com restrição de plantio de variedade, o valor da função objetivo encontrada pelo método PDBB obtidos pelos passos de 1 a 9, em 21 iterações, é de aproximadamente R\$431.395,40287. De acordo com a tabela 6, o método PDBB nos passos de 1 a 9 determinou diretamente apenas a plantação da variedade 1 em 3 talhões (3, 10 e 16), e para a determinação do plantio nos demais talhões, foi necessária a ramificação através do passo 10 do método PDBB para a integralização dos resultados.

Assim, a partir da solução real encontrada, realizou-se o passo 10 do método PDBB, que após 9 iterações, integralizou os resultados e determinou o plantio da variedade 1-SP80-1816 para os talhões 3, 10 e 16, da variedade 3 – SP80-32801 nos talhões 2, 4 e 12, da variedade 6 – RB855113 nos talhões 9, 13 e 14, da variedade 7 – SP79-1011 no talhão 8, da variedade 8 – RB835486 nos talhões 5, 6 e 15, e da variedade 10 – SP70-1143 nos talhões 1, 7, e 11, que são apresentados na coluna “Passo 10 Método PDBB”. Neste caso, também houve uma melhoria no custo da minimização da colheita que passou a ser: R\$ 422.584,03702.

Note que o valor da função objetivo deste problema comparada à tabela 5, aumentou cerca de R\$85.809,05, devido à restrição do número de variedades para o plantio nos talhões. Isso também justifica o aumento de iterações para os passos de 1 a 9 do método PDBB.

A tabela 7 a seguir, estão os valores ótimos das funções objetivo encontrados, cuja linha “AG” corresponde ao melhor resultado obtido por [9], a partir da utilização de algoritmos genéticos para a obtenção de resultados, a linha “Solver” corresponde ao resultados obtidos pelo programa citado, que utiliza o método simplex e a linha “PDBB” correspondem aos resultados obtidos através da implementação em C++ do procedimento híbrido envolvendo o algoritmo previsor-corretor primal-dual de pontos interiores e *branch-and-bound* (PDBB).

Tabela 7: Comparação de resultados

Valores da função objetivo (R\$)		
Procedimento	Modelo sem restrição de variedades	Modelo com restrição de variedades
AG	472.305,59	-----
Solver	341.654,547178	422.584,0370180
PDBB	341.654,547184	422.584,0370179

Nesta tabela, é possível notar que os resultados obtidos pelos procedimentos Solver e PDBB se diferenciam apenas a partir da quinta ou sexta casa decimal, e são considerados melhores que aqueles obtidos pelo procedimento AG, cujo valor da função objetivo sem a restrição adicional, que limita o plantio de variedades nos talhões, é superior aos resultados obtidos pelos demais procedimentos quando consideram esta restrição.

5 Considerações Finais

Neste trabalho fez-se uma aplicação de um procedimento híbrido envolvendo os métodos previsor-corretor primal-dual de pontos interiores e *branch-and-bound* no modelo de minimização do custo da colheita da cana-de-açúcar, que considera áreas mecanizáveis e semi-mecanizáveis, apresentado por [9]. Explorou-se uma nova restrição na formulação do modelo, que incluía a restrição de quantidades de variedades destinadas ao plantio.

Os resultados obtidos mostram a eficiência do algoritmo PDBB implementado no software Borland C++ Builder 6.0, quando comparado àqueles obtidos pelo aplicativo Solver do *software* Excel, que utiliza o método simplex, bem como àqueles apresentados em [9], que utilizou algoritmos genéticos para a resolução do modelo apresentado na seção 3.1. Além disso, estes incentivam a utilização destes métodos para outros modelos.

5.1 Trabalhos Futuros

O trabalho proposto e em desenvolvimento encontra-se em fase intermediária de execução. Como proposta futura, pretende-se investigar o procedimento híbrido

aplicado ao modelo de maximização de energia envolvido no processo de aproveitamento da biomassa residual da cana-de-açúcar.

6 Agradecimentos

Agradecemos à CAPES pela Bolsa de Mestrado.

Referências Bibliográficas

- [1] BAZARAA, Mokhtar. S. and SHETTY, C. “*Nonlinear Programming: Theory and Algorithms*”. John-Wiley & Sons, Inc., (1979).
- [2] BORCHES, Brian and MITCHELL, John E. *Using an interior point method in a branch and bound algorithm for integer programming*. Technical Report 195, Mathematical Sciences, Rensselaer Polytechnic Institute, Troy, NY 12180, March 1991, Revised July 7, (1992).
- [3] FLORENTINO, Helenice Oliveira. *Programação linear inteira em problemas de aproveitamento da biomassa residual de colheita da cana-de-açúcar*. 64f. Tese (Livre Docência) – Instituto de Biociências de Botucatu – Universidade Estadual Paulista, Botucatu, SP, (2006).
- [4] GRANVILLE, S., *Optimal Reactive Dispatch Through Interior Point Methods*. IEEE Transactions on Power Systems, v.9, p.136-146, 1994.
- [5] HOMEM, Thiago Pedro Donadon. *Procedimento híbrido envolvendo os métodos Primal-Dual de Pontos Interiores e Branch-and-Bound em problemas multiobjetivo de aproveitamento de resíduos de cana-de-açúcar*. Dissertação (Mestrado em Engenharia Elétrica) – Faculdade de Engenharia – Universidade Estadual Paulista. Bauru, (2010).
- [6] HOMEM, Thiago Pedro Donadon, BALBO, Antonio Roberto and FLORENTINO, Helenice Oliveira. *Optimal energy generation with biomass of sugarcane harvest*. Revista IEEE América Latina, v.1, p. 653-658, (2011).
- [7] PELLEGRINI, Maria Cristina. *Inserção de centrais cogeneradoras a bagaço de cana no parque energético do Estado de São Paulo: exemplo de aplicação de metodologia para análise dos aspectos locacionais e de integração energética*. Dissertação (Mestrado em Energia) – Universidade de São Paulo, São Paulo, SP, (2002).

- [8] RAMOS, Rômulo Pimentel. *Modelo matemático para custo e energia na produção de açúcar e álcool*. Dissertação (Mestrado em Agronomia/Energia na Agricultura) – Faculdade de Ciências Agrônômicas – Universidade Estadual Paulista. Botucatu, (2010).
- [9] SILVA, Leandro M. *Algoritmo Genético na Otimização do Custo de Colheita e de Transporte da Cana-de-Açúcar*. Dissertação (Mestrado em Biometria) – Faculdade de Ciências Agrônômicas – Universidade Estadual Paulista. Botucatu, (2011).
- [10] SOUZA, M. A. S., *Investigação e aplicação de métodos primal - dual de pontos interiores em problemas de despacho econômico e ambiental*. Dissertação (Mestrado em Engenharia Elétrica) – Faculdade de Engenharia – Universidade Estadual Paulista. Bauru, (2010).
- [11] TOLENTINO, Gilmar. *Programação Linear Inteira Aplicada ao Aproveitamento do Palhiço da Cana-de-Açúcar*. Dissertação (Mestrado em Agronomia/Energia na Agricultura) – Faculdade de Ciências Agrônômicas – Universidade Estadual Paulista, Botucatu, SP, (2007).