



مقارنة طريقة التفرع والتحديد مع طريقة دالة الجزاء لحل البرمجة ثنائية المستوى غير الخطية (تطبيق عملي)

الباحث/ هبة فاضل حربي

الجامعة المستنصرية

hebaaalharbee@yahoo.com

أ.د. حامد سعد الشمري

جامعة البيان

hamed-Al-shemarty@yahoo.com

Received :27/11/2019

Accepted :27/1/2020

Published :April / 2020

هذا العمل مرخص تحت اتفاقية المشاع الابداعي نسب المصنّف - غير تجاري - الترخيص العمومي الدولي 4.0

[Attribution-NonCommercial 4.0 International \(CC BY-NC 4.0\)](https://creativecommons.org/licenses/by-nc/4.0/)



مستخلص البحث

ان مشكلة البرمجة ثنائية المستوى هي مشكلة تقليل (Min) او تعظيم (Max) لدالة الهدف بوجود دالة هدف اخرى داخل القيود. وقد حظيت هذه المشكلة باهتمام كبير جداً في مجتمع البرمجة بسبب انتشار التطبيقات واستخدام الخوارزميات التطورية في معالجة هكذا نوع من المشاكل. وفي هذا البحث يتم استخدام طريقتين من طرائق حل البرمجة ثنائية المستوى غير الخطية **Non-linear Bi-level Progeamming** هما: خوارزمية التحديد والتفرع **Branch and Bound Algorithm** وطريقة منطقة الجزاء **(Penalty Function Method)** والمقارنة بينهما من حيث قيمة دالة الهدف للوصول الى الحل الامثل من خلال اسلوب المحاكاة باستخدام طريقة مونت كارلو **(Monte Carlo)** باستخدام حجوم عينات مختلفة صغيرة وكبيرة وتطبيقها على مشاكل تحديد الكميات المثلى من الادوية والمستلزمات الطبية لشركة (كيماديا) وتم التوصل الى افضلية خوارزمية التحديد والتفرع في حل مشكلة البرمجة ثنائية المستوى غير الخطية لان نتائجها كانت افضل من حيث تقليل الكلفة.

المصطلحات الرئيسية للبحث : البرمجة ثنائية المستوى غير الخطية ، طريقة دالة الجزاء ، خوارزمية التحديد

*البحث مستل من رسالة ماجستير

Introduction (1-1) المقدمة :

نتيجة التطور الحاصل في مجال الحاسبات الالكترونية التي ساعد الباحثون المختصين في بحوث العمليات لانجاز كافة التحليلات والدراسات التي يتطلبها البحث وبسرعة فائقة . وقد ساهم ذلك التطور في ظهور وتطوير خوارزميات جديدة هدفها حل مثل تلك المسائل التي كان من الصعوبة الوصول الى حلها وايجاد الحلول المثلى لها.

ان مشكلة البرمجة ثنائية المستوى غير الخطية هي مشكلة امثلية محددة ومقيدة بمنهجين غير معروفين هما (x, y) , وهي من المشاكل الصعبة والمعقدة ويتم حلها باستخدام الخوارزميات بدلاً من حلها بصورة مباشرة وهذه المشكلة يمكن استبدال حلول القيود للمشكلة ثنائية المستوى الى مجموعة من الشروط والتي يجب ان تحقق هذه الشروط اقل نقطة للمشكلة الداخلية.

(2-1) مشكلة البحث : The Problem of the Research

تتمثل مشكلة البحث بايجاد الكميات المثلى للدوية والمستلزمات الطبية في الشركة العامة لتسويق الادوية والمستلزمات الطبية ضمن الميزانية المخصصة لشركة (المتتمثلة الصنف الرشيد للميزانية) للدوية والمستلزمات الطبية وتلبية حاجات المرضى لبعض الادوية والمستلزمات المطلوبة ليتمكن صانع القرار من اتخاذ القرار الأفضل .

(3-1) هدف البحث : The Purpose of the Research

يهدف هذا البحث في جانبه النظري الى المقارنة بين خوارزمية التحديد والتفريع مع طريقة دالة الجزاء لحل البرمجة ثنائية المستوى غير الخطية وذلك لتقدير الحاجة السنوية لكميات لبعض الادوية والمستلزمات الطبية بشكل دقيق وصحيح بالاعتماد على البيانات والمعلومات عن كمية الاستعمال الفعلي للدوية والمستلزمات الطبية في كل من المستشفيات والمؤسسات الصحية خلال مدة معينة .

(2) الجانب النظري :

(1-2) البرمجة ثنائية المستوى [1] [4] [2] [3] [6] [5]

تعرف برمجة Bi_level بصورة عامة بأنها برنامج رياضي حيث تشمل مشكلة الامثلية على مشكلة امثلية اخرى بصورة قيد وهنا يمكن وصفها بشكل ادق بأنها لعبة غير متكافئة من شخصين يكون اللعب بها متسلسلاً ولايسمح بالتعاون . وحضيت هذه المشكلة باهتمام كبير جداً في مجتمع البرمجة الرياضية بسبب انتشار التطبيقات واستخدام الخوارزميات التطورية في معالجة هذه المشاكل , وتعرف البرمجة ثنائية المستوى كالآتي :

$$\min_{S.t} F(x, y)$$

(UP)

$$\min_{S.t} f(x, y)$$

$$g(x, y) \leq 0$$

(LP)

$$x, y \geq 0$$

$$F : R^{n \times m} \rightarrow R^1, f : R^{n \times m} \rightarrow R^1$$

$$g : R^{n \times m} \rightarrow R^q, X \in R^n, y \in R^m$$

حيث F و f هي دوال الهدف المستقل والتابع على التوالي والمنطقة الممكنة للحل :
 $S = \{(x, y) \mid g(x, y) \leq 0, x, y \geq 0\}$

الافتراضات الأساسية لمشكلة البرمجة ثنائية المستوى^{[2] [5]}

1. منطقة القيود لمشكلة البرمجة ثنائية المستوى هي :
 $S = \{(x, y) \in x, y; \mid G(x, y) \leq 0, g(x, y) \leq 0\}$

2. S هي قرار مستقل وتكون كالاتي :

$$S(x) = \{x \in x, \exists y \in y, \text{ such that } (x, y) \in S\}$$

3. الحلول الممكنة للمستوى الأدنى هي :

$$S(x) = \{y \in y; g(x, y) \leq 0\}$$

4. رد فعل المستوى الأدنى لكل ثابت يكون كالاتي :

$$P(x) = \{y \in : y \operatorname{argmin} f(x, y); y \in S(x)\}$$

5. منطقة الحلول الممكنة (The inducible region) لمشكلة البرمجة ثنائية المستوى هي :

$$IR = \{(x, y) \in x, y; (x, y) \in S, y \in P(x)\}$$

ومن خلال هذه الافتراضات فان مشكلة البرمجة ثنائية المستوى تحسن أي تعظم دالة الهدف للمستوى الأعلى
 من $F(x, y)$ من خلال منطقة الحلول الممكنة (The inducible region) .

تعريف *Definition* :

دالة *Fischer – Burmeister* تكون كالاتي:

$$\Phi: R^2 \rightarrow R, \Phi(a, b) = a + b - \sqrt{a^2 + b^2} \text{ or}$$

$$\Phi: R^3 \rightarrow R, \Phi(a, b, \varepsilon) = a + b - \sqrt{a^2 + b^2 + \varepsilon},$$

$$\text{حيث } a \geq 0, b \geq 0, ab = 0 \leftrightarrow \Phi(a, b, \varepsilon) = 0$$

وباستخدام دالة (*Fischer – Burmeister*)

$$\Phi(a, b, \varepsilon) = a + b - \sqrt{a^2 + b^2 + \varepsilon},$$

للمشكلة التي تكون كالاتي:

$$\text{Min } F(x, y, \mu)$$

S.t

$$\nabla_y L(x, y, \mu) = 0$$

$$\mu_i - g_i(x, y) - \sqrt{\mu_i^2 - g_i^2(x, y) + \varepsilon} = 0, i = 1, 2, \dots, m$$

$$x, y, \mu_i \geq 0, i = 1, \dots, m$$

$$\text{حيث-r } b^i + g_i(x, y) = a^i$$

$a = \mu_i \geq 0, b = -g_i(x, y)$ وان A, B على التوالي من الصفوف ل i -th تكون $a^i b^i$
 وذلك بافتراض ان:

$$G(x, y, \mu) = \begin{bmatrix} \mu_1 - g_1(x, y) - \sqrt{\mu_1^2 + g_1^2(x, y) + \epsilon} \\ \mu_2 - g_2(x, y) - \sqrt{\mu_2^2 + g_2^2(x, y) + \epsilon} \\ \vdots \\ \mu_m - g_m(x, y) - \sqrt{\mu_m^2 + g_m^2(x, y) + \epsilon} \end{bmatrix}$$

$$H(x, y, \mu) = \nabla_y L(x, y, \mu).$$

(2-2) **طريقة دالة الجزاء** Penalty function method [6] [13] [1] [12]

وهي احدى الطرائق المهمة لحل المشكلة ثنائية المستوى غير الخطية , حيث تقوم بتحويل قيود المشكلة الى مشكلة غير مقيدة مفردة , او الى متسلسلة من المشاكل غير المقيدة . حيث القيود تعتمد دالة الهدف بواسطة معلمات الجزاء . وفي هذه الطريقة المستوى الادنى للمشكلة يعتمد على المستوى الاعلى لدالة الهدف مع الجزاء . حيث طريقة دالة الجزاء تستخدم لتحويل المشكلة الى مشكلة غير مقيدة .

$$\min F(x, y, M)$$

S. t

$$H(x, y, M) = 0$$

$$G(x, y, M) = 0 \quad \text{_____} \quad (1)$$

$$x, y, M \geq 0$$

$$t = (x, y, M)$$

ويمكن كتابتها بالشكل الاتي :

$$\text{Min } F(x, y, M) + M_1 H(x, y, M) + \sum M_i (G(t))^2 \quad \text{_____} \quad (2)$$

حيث $G_j(t)$ هي صفوف المصفوفة $G(t)$ و M_i تؤخذ من معادلات الجزاء , والمعادلة الثانية سوف نستخدمها لحل خطوات حل الطريقة اعلاه وكالاتي :

افترض ان لدينا متجه X , والاتجاه الاول الذي نحدده d و f تكون minimize لتقليل X عند الاتجاه d . فان الطريقة على الطول تكون للاتجاهات $(d_1, d_2, \dots, d_{n-1})$, حيث d_j , $j = 1, 2, \dots, n$ حيث هي متجه صفري عدا عند z^{th} يكون واحد و d_n تكون $(\frac{1}{\sqrt{n}}, \frac{1}{\sqrt{n}}, \dots, \frac{1}{\sqrt{n}})$ الطريقة تستخدم للاتجاهات الاتية :

$$d_1 = (1, 0, \dots, 0) , d_2 = (0, 1, \dots, 0) , \dots , d_{n-1} = (0, \dots, 1, 0)$$

حيث x_j تتغير بينما كل المتغيرات تبقى ثابتة . وسوف نلخص الطريقة اعلاه لتقليل الدالة (minimization) الى عدة متغيرات وكالاتي :

(1) الخطوة الاولى :

اختيار $\epsilon > 0$ تستخدم لتحديد الخوارزمية . ونفترض $(d_1, d_2, \dots, d_{n-1})$ تنسق الاتجاهات وان d_n تكون متجه $-\frac{1}{\sqrt{n}}$, ونختار النقطة الاولى x_1 , حيث نفترض $x_1 = y_1$, $k = j = 1$ وبعدها نذهب للخطوة اللاحقة .

(2) الخطوة الرئيسية :

نفترض M_j هي الحل الامثل للمشكلة لتقليل $(y_j + M d_j)$, ونفترض $y_{j+1} = y_j + M_j d_j$ اذا $j < n$ نستبدل j بـ $j+1$, وتكرر الخطوة الاولى وغير ذلك اذا $(j = n)$ نذهب للخطوة اللاحقة .

(3) الخطوة النهائية Termination :

افترض $x_{k+1} = y_{n+1}$ اذا $\|x_{k+1} - x_k\| < \varepsilon$ اذا نتوقف وغير ذلك افترض x_{k+1} ونستبدل k بـ $k+1$ وتعاد الخطوة (الخطوة الرئيسية). وسوف نستخدم النظرية الاتية والتي أسست لتحويل الخوارزمية لحل المشكلة بشكل تقليل $f(x)$ بالنسبة الى $x \in R^n$. وتبين لنا ان الخوارزمية تكون (n) من الاتجاهات المستقلة الخطية وتحدد النقطة الجديدة من خلال سلسلة لتقليل f على طول الاتجاهات لتصل الى النقطة المستمرة.

نظرية Theorem [1] [4]

افترض أن المشكلة كالآتي :

$$\begin{aligned} \min_{s.t} \quad & f(x) \\ & g_i(x) \leq 0 \quad i = 1, 2, \dots, m \\ & h_j(x) = 0 \quad j = 1, 2, \dots, l \end{aligned}$$

حيث f, g_1, g_2, \dots, g_m و h_1, h_2, \dots, h_l هي دوال مستمرة عند R^n و x مجموعة خالية في R^n . وافترض ان الحل مقبول و α دالة مستمرة.

$$\alpha(x) = \sum_{i=1}^m \Phi[g_i(x)] + \sum_{j=1}^l \Phi[h_j(x)]$$

حيث

$$\begin{aligned} \Phi(y) &= 0 & \text{if } y &\leq 0 \\ \Phi(y) &> 0 & \text{if } y &> 0 \\ \Phi(y) &= 0 & \text{if } y &= 0 \\ \Phi(y) &> 0 & \text{if } y &\neq 0 \end{aligned}$$

اذن :

$$\text{Inf}\{f(x) : g(x) \leq 0, h(x) = 0, x \in X\}$$

$$\text{Inf}\{f(x) + \mu \alpha(x) : x \in X\}$$

$$\infty(\mu) \rightarrow \text{حيث } \mu \text{ ثابت كبير موجب}$$

(3-2) خوارزمية التفريغ والتحديد Branch and Bound algorithms

[8] [10] [9] [11] [6]

تستخدم عندما يكون المستوى الأدنى للمشكلة محدب ومنتظم ونستخدم به شروط (KKT) , خوارزمية التفريغ والتحديد تتضمن حل سلسلة من المشاكل بدلاً من حل مشكلة البرمجة ثنائية المستوى بصورة مباشرة بحيث نستخدم شروط (KKT) لتعريف المستوى الأول لمشكلة الامثلية حيث :

$$\text{BP}_{\text{KKT}}: \min_{x,y,\lambda} F(x,y) = C^1 x + C^2 y$$

$$\text{Subject to } G_i(x,y) \geq 0 \quad i \in T$$

$$\text{and } \nabla_y J(x,y,\lambda) \approx 0$$

$$g_i(x,y) \geq 0 \quad i \in p$$

$$\lambda_i g_i(x,y) = 0 \quad i \in p$$

$$\lambda_i \geq 0 \quad i \in p$$

حيث $J(x, y, \lambda) = f(x, y) - \sum_{i=1}^m \lambda_i g_i(x, y)$ وهي مرتبطة بمتجه مضاعف لاكرانج و λ و x وهي دالة لاكرانج للمستوى الأدنى للمشكلة وتعرف عند

$$\nabla_y J(x, y, \lambda) = \frac{\partial}{\partial y_i} J(x, y, \lambda)_{i \in M}$$

y هي الميل بالنسبة لمتجه $M = \{1, 2, \dots, m\}$ وان شروط (Complementary Slackness) تكون بصورة عامة غير خطية وغير محدبة , وهي تكون جيدة باتباعها للبرمجة ثنائية المستوى مع شروط (Karsh _Kuhn _ Tucker) أي BP_{KKT} وذلك ان شروط (Complementary Slackness) تكون قيودها جداً معقدة لتتحقق الحل لـ BP_{KKT} . حيث ان خوارزمية (Branch and Bound) تحاول تقديم هذه الشروط لتكون هي الحل للمشكلة , وهذا الهدف يحقق من خلال بناء شجرة للمشاكل تستخرج من (BP_{KKT}) عند العقدة او الجذر الاولي لهذه الشجرة يكون للمشكلة :

$$\begin{aligned} P_0: \min_{x, y, \lambda} & F(x, y) \\ \text{Subject to} & G_i(x, y) \geq 0 \quad i \in T \\ \text{and} & \nabla_y J(x, y, \lambda) = 0 \\ & g_i(x, y) \geq 0 \quad i \in p \\ & \lambda_i \geq 0 \quad i \in p \end{aligned}$$

وهذه المشكلة تحل كالآتي :

1- اذا شروط (Complementary Slackness) تكون $\lambda_i g_i(x, y) = 0$ عندها فان زوجان من العقد k تعرف واحدة منها العقدة k_1 تحتوي على المشكلة p_k مع اضافة القيد $\lambda_i = 0$, والعقدة الاخرى k_2 تحتوي على p_k اضافة القيد $g_i(x, y) = 0$. ولذلك فان أي حل للمشاكل عند العقدة k_1 مع k_2 يحقق j^{th} من شروط (Complementary Slackness) .

2- اذا كان لا يوجد حل للمشكلة عند النقطة k عندها فان الجذور تكون عند النقطة k غير موسعة لان جميع المشاكل سوف تكون غير مقبولة .

اذا كان الحل عند النقطة k يحقق جميع شروط (Complementary Slackness) عندها يكون الحل لمشكلة BP_{KKT} معرف . وقيمة دالة الهدف تقارن بالنسبة للحل الافضل الذي يوجد بشكل بعيد جداً وذلك لان الحل الذي وجد هو ايضاً حل للمشاكل عند العقدة الحالية وتكون غير موسعة للمدى البعيد . والجذور تكون لا تحقق الحل لمشكلة BP_{KKT} عند النقطة الحالية

(1-3) الجانب التجريبي

في هذا الجانب تم استخدام اسلوب المحاكاة باستخدام طريقة مونت كارلو لغرض حل مشكلة البرمجة ثنائية المستوى غير الخطية وفقاً للطرائق التي تقدم ذكرها , فقد تم تحديد ما يأتي :

1 - اختيرت احجام مختلفة للعينات صغيرة ومتوسطة وكبيرة وكبيرة جداً .

$R = 5000$ - تم تكرار كل تجربة (2)

3- الخطأ بمقدار $\epsilon = 0.01$

4- ان تجارب المحاكاة المقامة في هذا الفصل تتضمن دراسة طريقتين من طرائق حل البرمجة ثنائية المستوى غير الخطية بهدف المقارنة والتحليل ومدى ملائمة هاتان الطريقتين عند مختلف القيم وهي : طريقة دالة الجزاء $Penalty function methods$ وخوارزمية التفرغ والتحديد $Branch and algorithms$ Bound حيث استخدمت الطريقتين أعلاه في دراسة تجارب المحاكاة حيث أن الخطوة الرئيسية هي توليد سلسلة من القيم العشوائية التي تتبع التوزيع المنتظم المستمر . وبالتالي تهيئة وسيلة رياضية لتحويل الرقم العشوائي المنتظم الى متغير عشوائي يتبع التوزيع الطبيعي وعليه فان توليد المتغيرات الطبيعية يتم باستخدام تحويل بوكس ملر وهو من الانواع التي تعتمد على بيانات المشكلة قيد الدراسة وتسمى المحاكاة المقيدة , وتعمل المحاكاة على توليد الارقام العشوائية وتوزيع المنتظم $u(0,1)$ وبالاعتماد على هذه الارقام نقوم

بتوليد المتغيرات العشوائية بحسب توزيع معين وهناك عدة طرائق لهذا التوليد, , وبعدها نقوم بتوليد متغيرات من خلال عدة نماذج اعدت لهذا الغرض, واخيرا نكرر تجربة المحاكاة لعدة مرات لكي نحصل على بيانات قريبة من الواقع.
وصيغة بوكس ملر كالآتي :

$$u_1(t) = [-2 \ln u_1]^{1/2} [\sin(2\pi u_2)]$$

$$u_2(t) = [-2 \ln u_1]^{1/2} [\cos(2\pi u_2)]$$

حيث أن (u_1, u_2) متغيران مستقلان يتبعان التوزيع المنتظم $U(0, 1)$.

6- تم تنفيذ البرامج الخاصة للجانب التجريبي باستخدام لغة (Matlab18B) لتنفيذ طرائق حل مشكلة البرمجة ثنائية المستوى غير الخطية.

(2-3) مناقشة تجارب المحاكاة :

بعد تطبيق تجارب المحاكاة تم الحصول على النتائج التالية :

جدول رقم (1) يبين نتائج حل طريقتي التحديد والتفريع وطريقة دالة الجزاء بمقدار خطأ $\varepsilon = 0.01$ وتكرار $R=5000$ ولحجوم العينات المختلفة .

| حجم العيينة n | الطرق | | | | | | |
|---------------------|------------------|-------|-------|------------------|-------|-------|--------|
| | Branch and Bound | | | Penalty Function | | | Best |
| | x | y | Z | x | y | z | |
| 20 | 9.14 | 9.18 | 10.50 | 17.77 | 13.60 | 17.00 | Branch |
| 50 | 9.92 | 9.93 | 10.34 | 18.15 | 14.00 | 16.29 | Branch |
| 100 | 10.65 | 10.66 | 10.70 | 18.59 | 14.40 | 15.12 | Branch |
| 150 | 11.00 | 11.01 | 10.33 | 18.78 | 14.71 | 15.40 | Branch |
| 200 | 11.27 | 11.27 | 10.45 | 19.02 | 14.83 | 12.87 | Branch |
| 250 | 11.50 | 11.51 | 11.47 | 19.08 | 15.01 | 15.69 | Branch |
| 300 | 11.66 | 11.66 | 9.93 | 19.22 | 15.15 | 14.90 | Branch |
| 350 | 11.87 | 11.87 | 10.15 | 19.21 | 15.12 | 14.43 | Branch |
| 400 | 12.01 | 12.01 | 9.74 | 19.29 | 15.22 | 12.24 | Branch |
| 450 | 12.11 | 12.11 | 9.83 | 19.37 | 15.31 | 11.64 | Branch |
| 500 | 12.18 | 12.19 | 9.91 | 19.40 | 15.32 | 13.52 | Branch |
| 550 | 12.31 | 12.31 | 10.04 | 19.41 | 15.34 | 12.06 | Branch |
| 600 | 12.42 | 12.42 | 11.31 | 19.46 | 15.36 | 14.94 | Branch |
| 650 | 12.50 | 12.51 | 11.12 | 19.50 | 15.38 | 13.29 | Branch |
| 700 | 12.85 | 12.85 | 10.94 | 19.61 | 15.49 | 13.08 | Branch |
| 750 | 12.63 | 12.63 | 10.75 | 19.65 | 15.55 | 13.03 | Branch |
| 800 | 12.68 | 12.68 | 10.80 | 19.68 | 15.58 | 11.68 | Branch |
| 850 | 12.74 | 12.74 | 10.86 | 19.70 | 15.61 | 14.81 | Branch |
| 900 | 12.79 | 12.79 | 10.91 | 19.72 | 15.63 | 14.16 | Branch |
| 950 | 12.83 | 12.83 | 10.95 | 19.77 | 15.66 | 14.79 | Branch |
| 1000 | 12.88 | 12.88 | 11.01 | 19.79 | 15.68 | 12.93 | Branch |

بعد اتمام الجانب التجريبي تم التوصل الى افضلية خوارزمية التحديد والتفرع **Branch and Bound algorithms** في حل مشكلة البرمجة ثنائية المستوى غير الخطية في حالة حجوم العينات الصغيرة والكبيرة والكبيرة جدا , واعتمدت هذه الطريقة في الجانب التطبيقي لكونها اعطت النتائج وبأقل قيمة لدالة الهدف Z.

(1-4) الجانب التطبيقي :

في هذا الجانب تم تطبيق خوارزمية التفرع والتحديد **Branch and Bound algorithms** لحل مشكلة البرمجة ثنائية المستوى غير الخطية على البيانات الحقيقية الخاصة بشركة تسويق الادوية والمستلزمات الطبية (كيماديا) بالاعتماد على برامج كتبت بلغة (MATLA B18B)

(2-4) فكرة عامة عن شركة تسويق الادوية والمستلزمات (كيماديا) :

كيماديا هي الشركة العراقية الوحيدة المتخصصة التي تقوم بتوفير وخرن وتسويق وتوزيع الدواء والمستلزمات الطبية والاجهزة على (المستشفيات العامة العيادات الشعبية والمراكز الصحية) إذ أنها المستورد الوحيد للقطاع العام كما تقوم بوضع القواعد الاساسية لتحديد الاسعار لكل صنف من الادوية والمستلزمات الطبية لضمان السعر المناسب للمواطن والصيديات والجهات ذات العلاقة وتعمل كذلك على تخصيص كميات من الادوية (الدوية الطوارئ والادوية المنقذة للحياة) وكذلك المستلزمات الضرورية استعماله بشكل استثنائي في الظروف الطارئة بالإضافة الى التغطية جزء من احتياجات المؤسسات الصحية في الادوية والمستلزمات عن طريق الانتاج الوطني.

تعريف متغيرات القرار :-

يمكن صياغة اهداف وعناصر مشكلة تحديد الكميات المثلى من الادوية والمستلزمات الطبية المستوردة بالآتي !
ذ ان متغيرات المشكلة المدروسة هي خمس عشرة من الكميات المستوردة للدواء او المستلزم طبي :

- X_1 : تمثل الكمية المستوردة من المادة (Digoxin 250 mcg scored tab).
- X_2 : تمثل الكمية المستوردة من المادة (Diazepam ini 5mg/ml (2ml) Ampoule).
- X_3 : تمثل الكمية المستوردة من المادة (Etoposide 50 mg capsule).
- X_4 : تمثل الكمية المستوردة من المادة (Etoposide inj 20/ml or 100mg /5ml vial).
- X_5 : تمثل الكمية المستوردة من المادة (Tetanus vaccine).
- X_6 : تمثل الكمية المستوردة من المادة (BCG).
- X_7 : تمثل الكمية المستوردة من المادة (Measlaes).
- X_8 : تمثل الكمية المستوردة من المادة (Polie inj vaccine).
- X_9 : تمثل الكمية المستوردة من المادة (Insulin isophane(NHP) 100 Units/ml ingestion).
- X_{10} : تمثل الكمية المستوردة من المادة (Etoposide 100 mg capsule).
- X_{11} : تمثل الكمية المستوردة من المادة (Insulin neutral 100 units/ml ingestion).
- X_{12} : تمثل الكمية المستوردة من المادة (Surgial gauze swabs(45*45) cm (pack 100) pcs).
- X_{13} : تمثل الكمية المستوردة من المادة (Disposable operation latex gloves sterile size 7/0.5 peel pack).
- X_{14} : تمثل الكمية المستوردة من المادة (Band aid(2.2*2.2) cm (pack of 100)).
- X_{15} : تمثل الكمية المستوردة من المادة (Paper tape plaster).

(3-4) وصف البيانات:-

لغرض تحديد عناصر مشكلة تحديد الكميات المثلى من الادوية والمستلزمات الطبية التي تسد حاجة الوزارة الصحة منها معتمدين على منهجية علمية صحيحة تم دراسة المشكلة دراسة وافية لتعرف على المشكلة وتحديد عناصرها لذا قمنا بزيارات متعددة الى الشركة العامة لتسويق الادوية والمستلزمات الطبية لتحديد معاملات الانموذج تمكنا من الحصول على معاملات المشكلة المتمثلة بما يلي:
1. حاجة وزارة الصحة من الادوية والمستلزمات الطبية والتي تم الحصول عليها من السجلات الخاصة بالشركة وهي كما موضحة في الجدول(2)
2. السعر الادوية والمستلزمات الطبية بالدولار

جدول (2) يوضح الاحتياج والسعر بالدولار

| الدواء او المستلزمات الطبية | الكمية التي نحتاجها من امبولة , كبسولة , فيال | السعر بالدولار | كلفة الطلب |
|--|---|----------------|------------|
| Digoxin 250 mcg scored tab | 4703166 | 0.29 | 1363918.14 |
| Diazepam ini 5mg/ml (2ml) Ampoule | 3332614 | 0.8 | 2666091.2 |
| Etoposide 50 mg capsule | 25033 | 10 | 250330 |
| Etoposide inj 20/ml or 100mg /5ml vial | 4000000 | 9.2 | 36800000 |
| Tetanus vaccine | 5600000 | 0.10 | 56000 |
| BCG | 5000000 | 0.50 | 2500000 |
| Measlaes | 805050 | 0.61 | 491080.5 |
| Polie inj vaccine | 34906 | 11 | 383966 |
| Insulin isophane(NHP) 100 Units/ml ing ection | 793500 | 4.99 | 3959565 |
| Etoposide 100 mg capsule | 25900 | 73 | 1890700 |
| Insulin neutral 100 units/ml ingection | 613668 | 3.90 | 2393305.2 |
| Surgial gauze swabs(45*45) cm (pack 10 0) pcs | 590220 | 59 | 34822980 |
| Disposable operation latex gloves sterile size 7/0.5 peel pack | 6560150 | 0.45 | 2952067.5 |
| Band aid(2.2*2.2) cm (pack of 100) | 66335 | 0.70 | 46434.4 |
| Paper tape plaster | 289920 | 6.80 | 1971456 |

3- المساحة المستغلة لكل دواء ومستلزم مقاسة بالسنتيمتر المكعب مأخوذة من بيانات الشركة العامة لتسويق الادوية والمستلزمات الطبية.

جدول (3) يوضح مساحة كل دواء ومستلزم مقاسة بالسم³

| مساحة الكارتونة | الكمية بالكارتونة | مساحة كل دواء أو مستلزم |
|-----------------|-------------------|-------------------------|
| 55000 | 5000 | 12.25 |
| 56000 | 696000 | 0.89109 |
| 3250 | 40 | 95.74 |
| 120000 | 445 | 320.29 |
| 6930 | 5000 | 2.757 |
| 16945.6 | 30000 | 0.756 |
| 6030 | 3000 | 2.757 |
| 3250 | 6000 | 0.572 |
| 50000 | 600 | 70 |
| 3500 | 100 | 39.4 |
| 40000 | 700 | 65 |
| 49000 | 700 | 105 |
| 45650 | 5000 | 2.09 |
| 500000 | 13000 | 27 |
| 350000 | 13000 | 27 |

(4-4) الأنموذج الرياضي للمشكلة :

تم صياغة أنموذج مشكلة برمجة ثنائية المستوى غير الخطية اعتمادا على البيانات المأخوذة من شركة تسويق الادوية والمستلزمات الطبية و نوع المشكلة المراد حلها حيث يتطلب بناء الأنموذج أولا تحديد متغيرات القرار التي تمثل الكميات المثلى من الادوية والمستلزمات الطبية التي تحتاجها الوزارة ومساحة كل مستلزم او دواء بالسنتمتر المكعب والتي تم تعريفها اعلاه ,
وان الكمية المثلى التي تحتاجها الوزارة من الادوية والمستلزمات:

$$\text{Min } Z = 0.29 X_1 + 0.8 X_2 + 10 X_3 + 9.1 X_4 + 0.10 X_5 + 0.50 X_6 + 0.61 X_7 + 11X_8 + 4.99X_9 + 73X_{10} + 3.90 X_{11} + 59X_{12} + 0.45X_{13} + 0.70X_{14} + 6.80X_{15}$$

قيود الطلب

$$\begin{aligned} X_1 &\geq 4703166 \\ X_2 &\geq 3332614 \\ X_3 &\geq 25033 \\ X_4 &\geq 4000000 \\ X_5 &\geq 560000 \\ X_6 &\geq 5000000 \\ X_7 &\geq 805050 \\ X_8 &\geq 34906 \\ X_9 &\geq 793500 \end{aligned}$$

$$X_{10} \geq 25900$$

$$\begin{aligned} X_{11} &\geq 613668 \\ X_{12} &\geq 590220 \\ X_{13} &\geq 6560150 \\ X_{14} &\geq 66335 \\ X_{15} &\geq 289920 \end{aligned}$$

قيود المساحة

$$X_1 \geq 12.25$$

$$\begin{aligned} X_2 &\geq 0.89109 \\ X_3 &\geq 95.74 \\ X_4 &\geq 320.29 \\ X_5 &\geq 2.757 \\ X_6 &\geq 0.756 \\ X_7 &\geq 2.757 \\ X_8 &\geq 0.572 \\ X_9 &\geq 70 \\ X_{10} &\geq 39.4 \\ X_{11} &\geq 65 \\ X_{12} &\geq 105 \\ X_{13} &\geq 2.09 \\ X_{14} &\geq 27 \\ X_{15} &\geq 27 \end{aligned}$$

قيود عدم السالبة

$$X_i \geq 0$$

بعد ان تم بناء الانموذج النهائي وتحويله الى قيود من تطبيق البيانات الخاصة بشركة تسويق الادوية والمستلزمات الطبية (كيماديا) في الجداول اعلاه طبقاً للنتائج التي تم الحصول عليها في الجانب التجريبي بالاعتماد على برامج كتبت بلغة (MATLAB 18B) تم الحصول على نتائج الطرائق للمقارنة بين الطريقتين وكالاتي:

Branch and Bound Algorithm

$$Z = 193.1515$$

$$(x, y) = (1929.3, 2249.0)$$

Penalty function methods

$$Z = 61554$$

$$(x, y) = (69285000, 981000)$$

بالاستناد الى نتائج الجانب التجريبي للبيانات المولدة فان طريقة التفرع والتحديد **Branch and Bound Algorithm** هي الافضل فتعد كلفة الطريقة والتي تساوي 193.1515 التي حصلنا عليها بناءاً على الجانب التجريبي و بالاعتماد على برامج كتبت بلغة (MATLAB 18B) والبيانات الحقيقية لشركة تسويق الادوية والمستلزمات الطبية (كيماديا) ، ان خوارزمية التحديد والتفرع هي الافضل في حالة حجوم العينات الصغيرة والكبيرة والمتوسطة والكبيرة جداً.

حيث تكون الكمية المثلى من الادوية والمستلزمات الطبية لشركة (كيماديا) :

$$\text{Min } Z = 193.1515$$

وذلك بالاسعار الاتية لكل دواء :

- الدواء الاول X_1 عند السعر 0.29 دولار
- الدواء الثاني X_2 عند السعر 0.8 دولار
- الدواء الثالث X_3 عند السعر 10 دولار
- الدواء الرابع X_4 عند السعر 9.1 دولار
- الدواء الخامس X_5 عند السعر 0.10 دولار
- الدواء السادس X_6 عند السعر 0.50 دولار
- الدواء السابع X_7 عند السعر 0.61 دولار
- الدواء الثامن X_8 عند السعر 11 دولار
- الدواء التاسع X_9 عند السعر 4.99 دولار
- الدواء العاشر X_{10} عند السعر 73 دولار
- الدواء الحادي عشر X_{11} عند السعر 3.90 دولار
- الدواء الثاني عشر X_{12} عند السعر 59 دولار
- الدواء الثالث عشر X_{13} عند السعر 0.45 دولار
- الدواء الرابع عشر X_{14} عند السعر 0.70 دولار
- الدواء الخامس عشر X_{15} عند السعر 6.80 دولار

وتكون الكمية المثلى للطلب (1929.3) كارتون و المساحة المثلى للدواء (2249.0).

Conclusions

الاستنتاجات :

- من خلال تنفيذ تجارب المحاكاة وبناءً على ما تم تحليله من نتائج الجانب التجريبي فقد تم التوصل الى الاستنتاجات الآتية :
1. بشكل عام اظهرت نتائج تجارب المحاكاة افضلية طريقة التفرع والتحديد المقترحة لانها اظهرت اقل قيمة لدالة الهدف في مختلف حجوم العينات .
 2. طريقة التحديد والتفرع في حالة حجوم العينات الصغيرة والمتوسطة والكبيرة والكبيرة جدا هي الافضل وذلك بالاعتماد على اقل لدالة الهدف من حيث تقليل الكلفة.

Recommendation

التوصيات :

1. يوصي الباحثان باعتماد طريقة التحديد والتفرع في حالة حجوم العينات الصغيرة والكبيرة والمتوسطة والكبيرة جدا.
2. يوصي الباحثان بأجراء بحوث مستقبلية وباستعمال طرائق حل مختلفة لحل مشكلة البرمجة ثنائية المستوى غير الخطية .
3. يوصي الباحثان بان تفكر الدولة في انتاج الادوية التي عليها طلب متزايد والتي تعد ذات مردود اقتصادي جيد للدولة وبالاخص لدينا كوادر علمية (أطباء وصيادلة) كفؤين وكذلك وجود شركة سامراء لانتاج الادوية والتي تعد من الشركات المميزة وازافة الى وجود شركات وطنية اخرى .
4. يوصي الباحثان باستخدام خوارزمية التحديد والتفرع لشركة تسويق الادوية والمستلزمات الطبية لانها اظهرت افضل النتائج لتقليل الكلفة.

المصادر :

- 1- Ghadimi, S., & Wang, M. (2018). Approximation Methods for Bilevel Programming. arXiv preprint arXiv:1802.02246.
- 2- Hosseini, E., & Kamalabadi, I. N. (2013). Solving linear-quadratic bi-level programming and linear-fractional bi-level programming problems using genetic algorithm. Applied Mathematics and Computational Intelligence, 2(2), 169-182
- 3 Hosseini, E., & Kamalabadi, I. N. (2014). Taylor approach for solving non-linear bi-level programming problem. Advances in Computer Science: an International Journal, 3(5), 91-97.
- 4-Hosseini, E., & Kamalabadi, I. N. (2015). Bi-section algorithm for solving linear Bi-level programming problem. Int. J. Sci. Eng, 1, 101-107.
- 5-Wan, Z., Mao, L., & Wang, G. (2014). Estimation of distribution algorithm for a class of nonlinear bilevel programming problems. Information Sciences, 256, 184-1967- Hosking, J.R.M. ,(1986), The theory of probability
- 6- Case, L. M. (1997). An l_1 penalty function approach to the nonlinear bilevel programming problem.
- 7-Hosseini, E., & Kamalabadi, I. N. (2015). Two approach to solve nonlinear bilevel for solving non-linear bi-level programming problem. Advances in Computer Science: an International Journal
- 8-Hansen, P., Jaumard, B., & Savard, G. (1992). New branch-and-bound rules for linear bilevel programming. SIAM Journal on scientific and Statistical Computing, 13(5), 1194-1217.
- 9-Colson, B., Marcotte, P., & Savard, G. (2005). Bilevel programming: A survey. 4or, 3(2), 87-107

- 10- Edmunds, T. A., & Bard, J. F. (1991). Algorithms for nonlinear bilevel mathematical programs. *IEEE transactions on Systems, Man, and Cybernetics*, 21(1), 83-89
- 11- Bard, J. F., & Moore, J. T. (1990). A branch and bound algorithm for the bilevel programming problem. *SIAM Journal on Scientific and Statistical Computing*, 11(2), 281-292
- 12- Colson, B., Marcotte, P., & Savard, G. (2005). Bilevel programming: A survey. *4or*, 3(2), 87-107.
- 13- Sinha, A., Malo, P., & Deb, K. (2017). A review on bilevel optimization: From classical to evolutionary approaches and applications. *IEEE Transactions on Evolutionary Computation*, 22(2), 276-295.
- 14- White, D. J., & Anandalingam, G. (1993). A penalty function approach for solving bi-level linear programs. *Journal of Global Optimization*, 3(4), 397-419.

"Comparison Branch and Bound Algorithm with Penalty Function Method for solving Non-linear Bi-level programming with application "

****Prof. Hamed Saad Noor AL-Shamraty**
Al-Bayan University
hamed-Al-shemarty@yahoo.com

*** Hebaa Fadheel Al –Sudanei**
Al-Mustansiryah University
hebaaalharbee@yahoo.com

Received :27/11/2019

Accepted :27/1/2020

Published :April / 2020



This work is licensed under a [Creative Commons Attribution-NonCommercial 4.0 International \(CC BY-NC 4.0\)](https://creativecommons.org/licenses/by-nc/4.0/)

Abstract :

The problem of Bi -level programming is to reduce or maximize the function of the target by having another target function within the constraints. This problem has received a great deal of attention in the programming community due to the proliferation of applications and the use of evolutionary algorithms in addressing this kind of problems. Two non-linear bi-level programming methods are used in this paper. The goal is to achieve the optimal solution through the simulation method using Monte Carlo method using different small and large sample sizes. The research reached the Branch Bound algorithm was preferred in solving the problem of non-linear two-level programming this is because the results were better.

KEY WORD: Non-linear Bi-level programming, Penalty Function Method, Branch and Bound