

حل مسألة البرمجة ثنائية المستوى (الكسرية-الخطية) بتطبيق الخوارزمية الجينية

أحمد عبدالزهره دواي
الباحث

أ.د. حامد سعد نور
جامعة البيان/ كلية ادارة الاعمال

P: ISSN : 1813-6729

E : ISSN : 2707-1359

<http://doi.org/10.31272/JAE.43.2020.126.19>

مقبول للنشر بتاريخ: 2020/9/29

تاريخ أستلام البحث : 2020/9/6

المستخلص :

البرمجة ثنائية المستوى (الكسرية-الخطية) *Fractional-Linear bi-level programming* (FLBP) تعتبر من مسائل التحسين المتداخلة بمستويين احدهما يدعى المستوى الاعلى المستقل (Leader) والاخر يدعى المستوى الادنى التابع (Follower) ولكل مستوى دالة هدف خاصة وقيود . وتعتبر اداة علمية وعملية تساعد متخذ القرار للوصول الى الحل الامثل . ومن اجل الحصول على كفاءة الحد الاعلى والحد الادنى تم الاستعانة بشروط "كارش-كن-تكر" (KKT) karush-kuhn-tucker وذلك من اجل تحويل البرمجة ثنائية المستوى الى احادية المستوى وتطبيق الخوارزمية الجينية عليها بعد ذلك . الهدف الرئيس للدراسة هو تسليط الضوء على احدى طرائق حل البرمجة ثنائية المستوى وهي الخوارزمية الجينية Genetic algorithm (GA) والتي تعتبر من طرائق البحث وتستخدم لمحاكاة ما تفعله الطبيعة في تكاثر الكائنات الحية واستخدامها في حل المشكلات المعقدة والوصول الى حل امثل او اقرب حل ممكن للحل الامثل. بعد تنفيذ الخوارزمية الجينية والاستفادة من خواصها ومضمون خطواتها مع البرمجة ثنائية المستوى (الكسرية-الخطية) لحساب الكميات الشهرية للإنتاج والطلب للبطارية السائلة الحامضية سعة 60 امبير والمستحصل بياناتها من معمل انتاج البطاريات في بغداد التابع الى وزارة الصناعة والمعادن ، بينت النتائج ان الخوارزمية الجينية اعطت افضل الحلول الممكنة وتمكنت ايضا من تحقيق الامثلية من خلال زيادة قيمة دالة الهدف من نوع (max) اكبر ما يمكن من نتائج البرمجة ثنائية المستوى bi-level دون استخدام الخوارزمية في حالتي الانتاج والطلب اضافة الى توليدها لحلول بديلة ممكنة تساعد متخذ القرار على اختيار ما هو افضل واقرّب الى الحالة قيد الدرس وواقعه العملي.

الكلمات المفتاحية : البرمجة ثنائية المستوى (الكسرية-الخطية) ، الخوارزمية الجينية ، شروط "كارش-كن-تكر"



● بحث مستل من رسالة ماجستير

مجلة الادارة والاقتصاد
العدد 126 / كانون الاول / 2020
الصفحات : 257-265

1- المقدمة :

مشكلة البرمجة ثنائية المستوى Bi-level تعد من المشاكل المعقدة والصعبة من نوع (NP-Hard) ، وهي تتمثل بوجود اثنين من صانعي القرار صانع القرار في المستوى الاعلى للمتغير المستقل (Leader) وصانع القرار في المستوى الادنى للمتغير التابع (Follower) . يتعين على صانع القرار في المستوى الادنى (التابع) تحسين دالة الهدف الخاصة به وفقاً للمعايير المعطاة من صانع القرار في المستوى الاعلى (المستقل) ومشكلة البرمجة ثنائية المستوى بشكل عام محدبة وغير قابلة للاشتقاق لذلك يصعب حلها بصورة مباشرة ويتم اللجوء الى الخوارزميات . وهناك العديد من الخوارزميات لحل مشكلة البرمجة ثنائية المستوى مثل الخوارزمية الجينية التي سنرى نتائجها الجيدة الدقيقة التي فاقت نتائج الطرائق الكلاسيكية وايضاً لها مرونة عالية في اتخاذ القرارات الملائمة للتوصل الى الحل المقبول ومن ثم الحصول على الحل الامثل لما توفره من حلول بديلة جميعها قابلة للتطبيق وتكون مساعدة لمتحذي القرار في قرارهم الامثل. البرمجة ثنائية المستوى تستخدم في عدة مجالات منها الاقتصادية ، حركة المرور والتمويل.

من خلال الزيارات الميدانية لواقع حال معمل انتاج البطاريات السائلة الكائن في منطقة الوزيرية ابغداد التابع الى وزارة الصناعة والمعادن تبين انه يعاني من عدة مشاكل منها داخلية تتعلق بالأمور الفنية والآلات وأخرى خارجية تتمثل بالاستيراد من خارج البلد .ان هذه الاسباب تقود المعمل الى الدخول ضمن دوامة الرداءة في نسب الانتاج وعدم اعطاء صورة واضحة ودقيقة لطلب الكميات الشهرية . لذلك يواجه نظام الخزين فيه ضغوطات وتحديات تتعلق بالأمور المشار إليها ،فهو من جهة يود تخزين كميات كبيرة من البطاريات لمواجهة الطلب عند الحاجة اليها وسد حاجة السوق من المتطلبات ، ومن جهة اخرى يود تقليل كلف الخزن الخاصة بها الى اقل ما يمكن وذلك لتجنب تكديس البطاريات وما ينتج عنها من تلف وعطل وتكاليف اخرى مترتبة على تكاليف الخزين. لذلك تتمثل المشكلة بتقدير الحاجة الشهرية مع الطلب الشهري للبطارية السائلة الحامضية سعة 60امبيراً بشكل دقيق بعد الضرر العام الذي لحق بالصناعة العراقية بعد ان كانت محط انظار كل الدول الشقيقة والصديقة وذلك من خلال استخدام طريقة البرمجة ثنائية المستوى مع الخوارزمية الجينية. إذ تنتهي مشكلة البحث بتبلور تساؤل مهم ورئيسي هو :هل بإمكان تقنية الخوارزمية الجينية أن تعالج المشكلة وتحقق الامثلية والوصول الى حلول مقبولة ؟

2- البرمجة ثنائية المستوى Bi-level programming: [1][3][6]

مشكلة البرمجة ثنائية المستوى Bi-level programming problem (BLPP) تعتبر لدى جمع من الباحثين هي مشكلة التحسين المتداخلة ، التي لديها مستويان في التسلسل (الهيكل) الهرمي، المستوى الاول الاعلى يدعى المستقل (Leader) والمستوى الثاني الادنى يدعى التابع (Follower) . كما ولديهما الدوال الخاصة والقيود. وتعتبر اداة علمية وعملية لحل مشاكل صنع القرار يتم استخدامها في العديد من المجالات الاقتصادية ،حركة المرور، التمويل ، اضافة الى استخدامها مع نماذج الخزين . يتعين على صانع القرار في المستوى الادنى(التابع) تحسين دالة الهدف الخاصة به وفقاً للمعايير المعطاة من صانع القرار في المستوى الاعلى (المستقل) الذي في المقابل يختار المعلومات من اجل تحسين دالة الهدف الخاصة مع معلومات كاملة عن ردود الفعل المحتملة للمستوى التابع. للبرمجة ثنائية المستوى وكذلك متعددة المستويات مهام كثيرة اذ ان "Bracken and mcgill" اعطيا الصيغة الاصلية للبرمجة ثنائية المستوى في عام 1973 ومع ذلك حتى عام 1980 بدأت هذه المشاكل تلاقي اهتماماً بدافع نظرية الالعاب (Game theory).
ساهم العديد من المؤلفين بدراسة البرمجة ثنائية المستوى بشكل مكثف حيث قام البعض باستطلاع البرمجة ثنائية المستوى من خلال تقديم كل من النتائج النظرية وعدد كبير من التطبيقات

(1-2) صياغة البرمجة ثنائية المستوى Formulation of bi-level programming: [6]

البرمجة ثنائية المستوى تعرف كالاتي :

$$\max F(x,y) \dots\dots\dots (1)$$

s.t

$$G(x,y) \leq 0 \dots\dots\dots (2)$$

$$\min_y f(x,y)$$

s.t

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

اذ ان :

$$F, f: R^{n_1} * R^{n_2} \longrightarrow R$$

R تدعى بدوال الهدف المستقل والتابع على التوالي

$$G: R^{n_1} * R^{n_2} \rightarrow R^P$$

$$g: R^{n_1} * R^{n_2} \rightarrow R^q$$

G, g وتعرف على انها القيود للمستقل والتابع على التوالي
 x, y متغيرات القرار للمستقل والتابع على التوالي اذ ان

$$x \in R^{n_1}, y \in R^{n_2}$$

في دراستنا هذه تم الاعتماد على صيغة (البرمجة ثنائية المستوى (الكسرية - الخطية) - *Linear - fractional bi-level programming (LFBP)*)

(2-2) الافتراضات الاساسية لمشكلة البرمجة ثنائية المستوى *Basic assumptions of bi-level programming problem* [6]

1. منطقة القيود لمشكلة البرمجة ثنائية المستوى (Feasible region) هي :

$$S = \{(x, y) \in X \times Y : G(x, y) \leq 0, g(x, y) \leq 0\} \dots (3)$$
 2. S هي مجال قرار المستقل (Leader) وتكون كالآتي :

$$S(x) = \{x \in X : \exists y \in Y, \text{ such that } (x, y) \in S\} \dots (4)$$
 3. مجموعة الحلول الممكنة للمستوى الأدنى (Leader decision) لكل x ثابت $x \in S(x)$ هي :

$$S(x) = \{y \in Y : g(x, y) \leq 0\} \dots (5)$$
 4. رد فعل المستوى الأدنى (Follower Reaction) لكل x ثابت $x \in S(x)$ ثابت يكون كالآتي :

$$P(x) = \{y \in Y : y \in \operatorname{argmin} \{f(x, y) : y \in S(x)\}\} \dots (6)$$
 5. منطقة الحلول الممكنة (The feasible region) لمشكلة البرمجة ثنائية المستوى هي

$$FR = \{(x, y) \in X \times Y : (x, y) \in S, y \in P(x)\} \dots (7)$$
- وبالتالي فان مشكلة البرمجة ثنائية المستوى تكتب كالآتي :

$$\text{Min or max } \{f(x, y) | (x, y) \in FR\}$$

(3-2) البرمجة ثنائية المستوى (الكسرية - الخطية) *Linear - fractional bi-level programming (LFBP)* [11][6]

• مفاهيم وخصائص *The concepts and properties*

عندما تكون دالة الهدف للمستوى الاعلى (المستقل) كسرية كالآتي :

$$\max_x F(x, y) = \frac{a_1 + a_2^T x + a_3^T y}{b_1 + b_2^T x + b_3^T y} \dots (8)$$

اما دالة الهدف للمستوى الأدنى هي خطية كالآتي :

$$\max_y f(x, y) = c^T x + d^T y \dots (9)$$

$$S.T$$

$$Ax + By \leq r$$

$$x, y \geq 0$$

$$a_3, b_3, d \in R^{n_2}, a_2, b_2, c \in R^{n_1}, a_1, b_1 \in R, A \in R^{m \times n_1}, B \in R^{m \times n_2}, r \in R^m, y \in R^{n_2}, x \in R^{n_1}$$

3- الخوارزمية الجينية *Genetic algorithm*

ان التطور التكنولوجي الواسع والكبير في مجال الحاسبات الالكترونية دفع الكثير من الباحثين الى الاعتماد على اسلوب خوارزميات الذكاء الاصطناعي ومن بين هذه الخوارزميات هي الخوارزمية الجينية التي نجحت في تحقيق الامثلية والتوصل الى حلول جيدة ومنطقية ودقيقة .

كما هو معروف ان الخوارزمية الجينية تعتبر واحدة من طرق البحث المبنية على الية الانتقاء (الاختيار) الطبيعي وعلم الوراثة الطبيعي. تصنف الخوارزمية الجينية كواحدة من الخوارزميات التطورية (Evolutionary Algorithm) والمبنية على اساس محاكاة عمل الطبيعة من منظور العالم دارون. تستخدم هذه الخوارزمية كطريقة بحث عشوائي لغرض ايجاد حلول مثلى او قريبة من المثلى عن طريق تحقيق مبدأ الامثلية واستخدام اليات احيائية طبيعية مثل الوراثة والتزاوج والطفرة الوراثية وتعتبر هذه الخوارزمية من التقنيات الحديثة الهامة في مجال البحث عن الحل الامثل من بين مجموعة من الحلول المتوفرة من خلال تمرير الصفات الجيدة لعمليات التوليد المتعاقب وانتاج ذرية مثلى وتكرار الدورات الوراثية لتحسين الذرية باطوار وانماط حديثة.

الخوارزمية الجينية تنفذ باستخدام برامج محاكاة حاسوبية من خلال استخدام اصغر عنصر في الخوارزمية وهي الكروموسومات كفراد في عملياتها للوصول الى الحل الأمثل. هناك عدة طرق لتمثيل الكروموسومات وأهمها التمثيل أو الترميز الثنائي (Binary) والذي يستخدم فقط الأرقام (0،1) والمستخدم في هذه الدراسة. أما التطور (Evolutionary) فإنه يبدأ عادة من اختيار الكروموسومات من المجتمع الأولي (الابتدائي) (Initial Population) وبشكل عشوائي وهذا الاختيار سيتكرر من جيل إلى آخر وفي كل جيل يتم حساب قيمة المفاضلة من خلال دالة المفاضلة (Fitness Function) لكل الكروموسومات وبشكل منفرد ومنفصل عن الآخر وباعتماد على قيمة هذه الدالة يتم اختيار الكروموسومات.

إن عملية الاختيار (selection) تطبق على جميع الأجيال المتعاقبة إذ يتم اختيار مجموعة من الكروموسومات وفق نسبة معينة وفي هذه الدراسة تكون نسبة الاختيار 0.5 لغرض إنتاج وتوليد جيل جديد. في هذه الدراسة تم الاعتماد على طريقة عجلة الروليت (Roulette well selection) في عملية اختيار الكروموسومات ولتمثيل هذه الطريقة نفرض وجود عجلة الروليت التي يتم تقسيمها إلى عدة قطاعات ويتم توزيع أفراد الجيل على هذه القطاعات اعتماداً على قيمة دالة المفاضلة لكل فرد من أفراد الجيل الحالي ومن بعدها تتم درجة العجلة بشكل عشوائي وانتظار وقوف العجلة عند مؤشر ما وعندها يتم اختيار الفرد المشار إليه وكلما زادت قيمة المفاضلة للفرد، كلما ازدادت عدد قطاعاته في عجلة الروليت وبالتالي ازدادت احتمالية اختياره وانضممه لأفراد الجيل القادم.

أما في عملية التقاطع (التزاوج) crossover يتم إجراء هذه العملية على الأبوين الذين تم اختيارهم عن طريقة عملية الاختيار أو الانتقاء لغرض توليد فردين جديدين وتستمر هذه العملية لغاية تكوين الجيل الجديد بكافة أفراده المتفق عليهم. توجد عدة أنواع من التزاوج وقد تم تحديد التزاوج من خلال نقطة واحدة (one point crossover) كنوع معتمد في هذه الدراسة وهذه العملية تتم من خلال تبديل مقطع واحد فقط بين الأبوين، إذ تتم عملية تبديل البيانات بين الأبوين بشرط عدم التكرار في المعلومات المتبادلة. الخطوة التي تلي عملية التزاوج هي الطفرة mutation الوراثية وهي عملية تغيير مفاجئ في الأبناء المتولدة من خلال عملية التزاوج بحيث تؤدي إلى تغيير في شكل الكروموسوم عن طريق تغيير إحدى جينات الكروموسوم وإيضاً هناك عدة أنواع من الطفرات الوراثية أما المستخدمة في دراستنا هذه فهي (عملية تغيير قيمة الجين) وكان معدل الطفرة الوراثية هو (0.15).

(1-3) خطوات الخوارزمية الجينية [6] Steps of genetic algorithm

الخطوة 1: توليد المجتمع الأولي Generating the initial population

المجتمع الأولي يتضمن حلول في المنطقة الممكنة والتي تسمى الكروموسومات القابلة للتحقيق. يتم توليد هذه الكروموسومات عن طريق حل مشكلة البرمجة ثنائية المستوى.

$$\text{Max } (d + 2Qx)^T y + y^T Q_0 y \dots (12)$$

s.t

$$Ax + By \leq r$$

$$x, y \geq 0$$

$$\max_y d^T y$$

s.t

$$Ax + By \leq r$$

$$x, y \geq 0$$

حيث أن r عبارة عن موجه عشوائي ويتغيره بتغيير الحل الأمثل أيضاً.

الخطوة 2: الحفاظ على أفضل كروموسوم في المجموعة (Keeping the present best chromosome in an array)

يتم الاحتفاظ بأفضل كروموسوم لكل مجموعة في كل تكرار وهذه العملية تستمر حتى انتهاء الخوارزمية لذلك أفضل كروموسوم يوجد في المجموعة وكأنه الحل الأمثل.

الخطوة 3: عملية التقاطع Crossover operation

التقاطع هي العملية الرئيسية لتشكيل الجيل الجديد. في هذه المرحلة يتم اختيار اثنين من الكروموسومات عشوائياً ودمجاناً لتوليد الكروموسوم الجديد.

الخطوة 4: الطفرة (Mutation)

الهدف الاساسي للطفرة في الخوارزمية الجينية هو تجنب التضييق في الحلول المثلى المحلية. في هذه الخوارزمية كل جين مختار من كل كروموسوم يتحول على النحو الآتي:

إذا كانت قيمة الجين المختار صفر فإنه يتحول إلى واحد وبالعكس إذا كانت قيمة الجين واحد فيتم تحويله إلى صفر.

الخطوة 5: الاختيار (Selection)

الكروموسومات للمجتمع الحالي يتم ترتيبها تنازلياً حسب قيم ملائمة عندها نختار المجتمع الجديد ويكون مشابه حسب الحجم مع التوليد الاول . اذا كان عدد الاجيال كافياً نذهب الى الخطوة التالية ، عدا ذلك الخوارزمية تستمر حسب الخطوة رقم 3

الخطوة 6: النهاية (Termination)

الخوارزمية تنتهي بعد توليد اقصى عدد من الاجيال أو كلما كان $|x_{n+1} - x_n| < \delta$ حيث ان δ هو رقم موجب صغير و x_n, x_{n+1} هما افضل الحلول في التكرار $n, n+1$ ، افضل حل منتج تم تسجيله في الخوارزمية هو الحل الأمثل لمشكلة البرمجة ثنائية المستوى بواسطة الخوارزمية الجينية .

4- شروط (كارش- كن- تكرر) (karush – Kuhn – tucker (kkt)

هذه الشروط تعتبر توسيعاً أو تطويراً لطريقة لاكرانج حيث تجري على دالة الهدف عدة اشتقاقات تفاضلية للحصول على مجموعة معادلات بواسطتها يمكن الوصول الى حل أو مجموعة من الحلول يكون الحل الأمثل من ضمنها وكذلك من بين هذه الشروط يتم تصفير بعض المتغيرات وذلك من أجل جعل عدد متغيرات المسألة مساوياً لعدد القيود الموجودة . وبالتالي يمكن الاستعانة بهذه الشروط عندما يتوفر لدينا دوال برمجة غير خطية كما هو الحال في الدالة التربيعية والدالة الكسرية المستخدمة في هذا البحث .

نفترض ان $f(x)$, $g_1(x)$, $g_2(x)$, $g_3(x)$, ..., $g_x(m)$ هي دوال مختلفة تلي بعض شروط النظام .

يمكننا الحصول على الحل الأمثل لمشكلة البرمجة غير الخطية فقط اذا كان هناك m من القيم $u_1, u_2, \dots, u_m$ وتحقق شروط "كارش- كن-توكر" (kkt) التالية :

$$\left. \begin{aligned} 1- \frac{\partial f}{\partial x_j} - \sum_{i=1}^m u_i \frac{\partial g_i}{\partial x_j} &\leq 0 \\ 2 - X_j^* \left(\frac{\partial f}{\partial x_j} - \sum_{i=1}^m u_i \frac{\partial g_i}{\partial x_j} \right) &= 0 \end{aligned} \right\} \quad \text{At } x=x^* \text{ for } j = 1, 2, 3, \dots, n$$

$$\left. \begin{aligned} 3- g_i(x^*) - b_i &\leq 0 \\ 4 - u_i [g_i(x^*) - b_i] &= 0 \\ 5- X_j^* &\geq 0 \text{ for } j=1, 2, \dots, n . \\ 6- u_i &\geq 0 \text{ for } i=1, 2, \dots, m \end{aligned} \right\} \quad \text{for } i=1, 2, \dots, m .$$

نلاحظ ان الشرط الثاني والرابع يتطلب ان يكون ناتجهما مساوياً الى الصفر . وبالتالي كل من هذه الشروط لهم حقيقة تقول بأن واحدة على الاقل من الكميتين يجب ان تكون مساوية الى الصفر . بناءً على ذلك يمكن الجمع بين الشرط الثالث والرابع والتعبير عنهما بالصيغة الاتية :

$$g_i(x^*) - b_i = 0 \quad (\text{or } \leq 0 \text{ if } u_i = 0) \text{ for } i = 1, 2, \dots, m$$

وبالتشابه ، يمكن الجمع بين الشرط الاول والشرط الثاني وكالاتي :

$$\frac{\partial f}{\partial x_j} - \sum_{i=1}^m u_i \frac{\partial g_i}{\partial x_j} = 0 \quad (\text{or } \leq 0 \text{ if } x_j^* = 0) \text{ for } j = 1, 2, \dots, n$$

في الشروط (1,2,4,6) تكون u_i تتوافق مع المتغيرات المقابلة للبرمجة الخطية . ولهم تفسير اقتصادي متمثل .

بعد تطبيق هذه الشروط على صيغة البرمجة ثنائية المستوى (الكسرية- الخطية) نتوصل الى ما يلي :

$$\max_x F(x, y) = \frac{a_1 + a_2^T x + a_3^T y}{b_1 + b_2^T x + b_3^T y}$$

S.T

$$Ax + By + w = r$$

$$B^T u - v = d$$

$$uw = 0, vy = 0$$

$$x, y, u, v, w \geq 0$$

5- الجانب التطبيقي

نستعرض في الجانب التطبيقي التحليل بالبرمجة ثنائية المستوى (الكسرية- الخطية) bi level والحصول على النتائج وتقدير دالة الهدف من نوع max وبعدها يتم استعمال الخوارزمية الجينية مع البرمجة ثنائية المستوى

حل مسألة البرمجة ثنائية المستوى (الكسرية- الخطية) بتطبيق الخوارزمية الجينية

(الكسرية- الخطية) لحساب الكميات الشهرية للإنتاج والطلب على البطارية السائلة الحامضية سعة 60 امبير والمستحصل بياناتها من معمل انتاج البطاريات في بغداد التابع الى وزارة الصناعة والمعادن .

(1-5) البيانات

ان البيانات تم الحصول عليها من معمل انتاج البطاريات في بغداد التابع الى وزارة الصناعة والمعادن والتي تمثل الكميات الشهرية للإنتاج والطلب وكذلك كميات الخزين في بداية ونهاية كل شهر لسنة 2018 .

جدول (1)

يمثل الكميات الشهرية للإنتاج والطلب والخزين على البطارية السائلة سعة 60 امبير لسنة 2018

الشهر	كمية الخزين من الشهر السابق	كمية الانتاج الشهر X	كمية الخزين في بداية الشهر	كمية الطلب Y	سعر البيع	كمية الخزين نهاية الشهر
كانون الثاني	667	412	1079	211	7596000	868
شباط	868	108	976	250	9000000	726
اذار	726	475	1201	462	16632000	739
نيسان	739	372	1111	220	792000	891
ايار	891	735	1626	117	4212000	1059
حزيران	1059	581	1640	66	2376000	1574
تموز	1574	8	1582	349	12564000	1233
اب	1233	20	1253	320	1152000	933
ايلول	933	لا يوجد انتاج	933	228	8208000	705
تشرين الاول	705	لا يوجد انتاج	705	209	7524000	496
تشرين الثاني	496	180	676	361	12996000	315
كانون الاول	315	738	1053	425	15300000	628

اذ ان :

$f(x, y), F(x, y)$ دوال الهدف للمستقل والتابع على التوالي .

x : يمثل الانتاج الشهري للبطارية السائلة سعة 60 امبير.

y : يمثل الطلب الشهري للبطارية السائلة سعة 60 امبير من قبل المستهلكين والوكلاء.

a_1 : معدل الانتاج الشهري لسنة 2018 ويكون مساوياً الى $\alpha=302$

a_2^T : كمية خزين البطارية سعة 60 امبير نهاية كل شهر لسنة 2018.

a_3^T : كمية الخزين للبطارية سعة 60 امبير من الشهر السابق .

b_1 : معدل الطلب الشهري لسنة 2018 ويكون مساوياً الى $\beta=268$

b_2^T : كلفة بيع البطارية الواحدة لسعة 60 امبير وتسوي 36000 الف دينار عراقي .

b_3^T : الاوزان الخاصة مع كل طلب شهري.

r :المساحة المخصصة للإنتاج الجاهز البالغة 200 م² .

A, B : مصفوفات تخص كمية الخزين بداية كل شهر للبطارية السائلة سعة 60 امبير وللسنة 2018.

(2-5) تحليل البيانات :

تم تحليل البيانات باستخدام البرمجة ثنائية المستوى bi level بالصيغة (الكسرية- الخطية) لتقدير الكميات المثلى للإنتاج والطلب الشهري وبدوال هدف تعظيم الخاصة بهما .وبعدها تم تطبيق الخوارزمية الجينية والاستفادة من خصائصها وخطواتها المتسلسلة الذكية وتوضيها مع البرمجة ثنائية المستوى (الكسرية- الخطية) .

استخدام البرنامج (MATLAB) في كتابة البرنامج الخاص بالخوارزمية الجينية .

(1-2-5) في حالة الانتاج الشهري

تم تحليل البيانات بطريقة البرمجة ثنائية المستوى (الكسرية – الخطية) وتوصلنا الى كميات انتاج شهرية كما في الجدول رقم(2) في الحقل Fxy وبدالة هدف انتاجية max كانت مساوية الى ($\max F(x,y)=842$) بطارية . وبعد ذلك تم تنفيذ الخوارزمية الجينية على البرمجة ثنائية المستوى (الكسرية – الخطية) وكما هو معروف ايضاً ان الخوارزمية الجينية لها حلول بديلة كثيرة تساعد متخذ القرار على اختيار ما هو افضل من بين الحلول واستناداً الى ما تم ذكره نتوصل من خلال نتائج الجدول ادناه لنتائج الخوارزمية الجينية وايضاً الى الحلول البديلة لها حيث ان :

Genetic1 : تمثل الكميات الشهرية للإنتاج عند تنفيذ الخوارزمية الجينية مع البرمجة ثنائية المستوى (الكسرية- الخطية) وبدالة هدف انتاجية تعظيم مساوية الى

$$\max FG_1(x,y)=1132$$

Genetic2 : تمثل الحلول البديلة المقترحة من الخوارزمية الجينية للكميات الشهرية للإنتاج وبدالة هدف

$$\max FG_2(x,y)=620$$

انتاجية تعظيم مساوية الى

جدول (2)

يمثل نتائج البرمجة ثنائية المستوى (الكسرية-الخطية) والخوارزمية الجينية معها في حالة الانتاج

تسلسل الشهر	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10	11	12
Fxy	349	194	469	315	486	454	226	219	151	149	342	842
Genetic1	295	190	47	698	793	340	887	1073	670	1132	832	13
Genetic2	416	342	282	371	448	600	487	620	554	607	536	473

النتائج اعلاه في حالة البرمجة ثنائية المستوى bi-level (الكسرية-الخطية) ونتائج الخوارزمية الجينية مع حلولها البديلة نجد ان النتائج في حالة Genetic1 تتمتع بحلول افضل بالمرتبة الاولى من غيرها وكذلك حققت دالة هدف اكبر والتي تساوي 1132 بطارية كأنتاج شهري. اما المرتبة الثانية هنا نتائج تطبيق البرمجة ثنائية المستوى (الكسرية-الخطية) دون استخدام الخوارزمية حيث حققت دالة هدف مساوية الى 842 بطارية لكل شهر. وأخيراً كان Genetic2 للحلول البديلة بدالة هدف اقل. وايضاً ترتيب الحلول بناءً على ما اظهرته النتائج الموجودة في الجدول.

(2-2-5) في حالة الطلب الشهري

عند تطبيقنا للبرمجة ثنائية المستوى (الكسرية-الخطية) لحساب الكميات الشهرية للطلب من قبل المستهلكين والكلاء ظهرت لنا النتائج كما في الجدول رقم (3) ضمن الحقل Fxy وبدالة هدف تعظيم للطلب الشهري تساوي $\max F(x,y) = 700822$ بطارية وبعد ذلك تم تطبيق الخوارزمية الجينية فأصبحت النتائج بصورة افضل من حيث كميات الطلب ودوال الهدف اذ ان :

Genetic1: تمثل الكميات الشهرية للطلب عند تنفيذ الخوارزمية الجينية مع البرمجة ثنائية المستوى (الكسرية-الخطية) مع دالة هدف تعظيم للطلب الشهري كانت مساوية الى :

$$\max F_{G_1}(x,y) = 1104153$$

Genetic2: تمثل الحلول البديلة للكميات الشهرية للطلب التي تتيح لمتخذ القرار ان يختارها في حال اذا كانت تتمتع بأمتلية افضل من غيرها. وان دالة الهدف للطلب الشهري كانت تساوي

$$\max F_{G_2}(x,y) = 1104153$$

جدول (3)

يمثل نتائج البرمجة ثنائية المستوى (الكسرية-الخطية) والخوارزمية الجينية معها في حالة الطلب

تسلسل الشهر	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10	11	12
Fxy	196421	51489	113228	177351	700822	553983	2542	6356	0.1195	0.1095	57210	175921
Genetic1	392842	563518	241712	34326	165909	1104153	70559	139846	553030	111559	240917	223119
Genetic2	392842	563518	241712	34326	165909	1104153	70560	139847	553030	111560	240918	223119

نلاحظ من خلال النتائج اعلاه ان الحلول البديلة الممكنة للخوارزمية الجينية (Genetic2) كان يراففها تغييراً طفيف جداً لدرجة لم يؤثر على مقدار دالة الهدف وبالحالتين كانت النتائج افضل من تحليل البيانات بطريقة البرمجة ثنائية المستوى (الكسرية-الخطية) دون استخدام الخوارزمية الجينية، لتعظيم مقدار دالة الهدف الخاصة بالطلب الشهري الى اكبر ما يمكن ووصول النتيجة الى 1104153 بطارية لكل شهر.

لتوضيح حالة التشابه التي رافقت الحلول الناتجة من تطبيق الخوارزمية الجينية مع البرمجة ثنائية المستوى (الكسرية-الخطية) في حالة الطلب الشهري للبطاريات. اذ نلاحظ وبشكل واضح في جدول رقم (2) النتائج في الحالة Genetic1 مشابهة الى حد كبير جداً مع نتائج الحلول البديلة في Genetic2 لدرجة تساوي دوال الهدف ايضاً. وهنا لابد من تشخيص السبب الدقيق الذي يقف وراء ذلك وايضاً الوصول الى اقتراح حل علمي لمنع تكرار حالة التشابه والتقارب القوية التي ترافق نتائج الخوارزمية الجينية. كما هو معروف ان لكل خطوة من خطوات الخوارزمية الجينية لها وظيفتها الخاصة كأن يكون الاختيار selection او التقاطع crossover او الطفرة الوراثية mutation وهي سلسلة مترابطة من الخطوات من اجل الوصول الى الحل الامثل. المسؤول بالدرجة الاولى عن تعدد الحلول وتنوعها في الخوارزمية الجينية هي الطفرة الوراثية mutation حيث انها تقوم بنقل الحلول الممكنة من فضاء عينة الى فضاء عينة آخر بحكم تقنياتها الذكية والعلمية. اما في حالتنا هذه التي نتجت عنها تشابه الحلول يرجع السبب الى معدل الطفرة الوراثية المستخدم وهو 0.15 على الرغم من ان هذا المعدل حقق نجاحاً واضحاً وملحوظاً عندما طبقنا الخوارزمية الجينية مع البرمجة ثنائية المستوى (الكسرية-الخطية) في حالة الانتاج. وعند تطبيقنا نفس المعدل للطفرة الوراثية في حالة الطلب الشهري اصبحت النتائج تتراوح ضمن نطاق محدود كما هو واضح في جدول رقم (2) وللدخول من هذه المشكلة والتخلص من محدودية الحلول فمن الممكن ان يتم تغيير معدل الطفرة الوراثية الى المستوى الذي ينتج عنه حلولاً متنوعة تساعد متخذ القرار في اختيار القرار او الحل الامثل.

الاستنتاجات Conclusions:

افضل النتائج في حالة الانتاج والطلب كانت عند تطبيق الخوارزمية الجينية مع البرمجة ثنائية المستوى (الكسرية-الخطية) اذ انها حققت اكبر ما يمكن من مقدار دالة الهدف والتي تساوي 1132 بطارية كإنتاج شهري في حالة الانتاج. وايضاً حققت دالة هدف اكبر ما يمكن في حالة الطلب وتساوي 1104153 بطارية كطلب شهري وايضاً اعطت نتائج لكميات انتاج شهرية جيدة وافضل علمياً وقريبة من الواقع . الجدول رقم (1,2) يوضحان ذلك .

التوصيات Recommendation :

توصي الدراسة باعتماد الخوارزمية الجينية في حل مشكلة البرمجة ثنائية المستوى لانها اعطت افضل الحلول الممكنة وحققت الامثلية في الوصول الى النتائج، وايضاً توصي الدراسة باجراء بحوث مستقبلية واستعمال طرائق حل وخوارزميات جديدة لحل مشكلة البرمجة ثنائية المستوى.

المراجع:

1. Bard, J. F., Plummer, J., & Sourie, J. C. (2000). "A bilevel programming approach to determining tax credits for biofuel production". *European Journal of Operational Research*, 120(1), 30-46.
2. Colson, B., Marcotte, P., & Savard, G. (2007). "An overview of bilevel optimization". *Annals of operations research*, 153(1), 235-256.
3. Dempe, S., & Zemkoho, A. B. (2012). "On the Karush–Kuhn–Tucker reformulation of the bilevel optimization problem". *Nonlinear Analysis: Theory, Methods & Applications*, 75(3), 1202-1218.
4. Dempe, S., Mordukhovich, B. S., & Zemkoho, A. B. (2014). "Necessary optimality conditions in pessimistic bilevel programming". *Optimization*, 63(4), 505-533.
5. Edmunds, T. A., & Bard, J. F. (1991). "Algorithms for nonlinear bilevel mathematical programs". *IEEE transactions on Systems, Man, and Cybernetics*, 21(1), 83-89.
6. Eghbal Hosseini, Isa Nakhai kamalabadi (2013) "(a genetic approach for solving bi-level programming problems)" AMO-Advanced modeling and optimization, volume 15, Number 3, 2013.
7. Frederick S. Hiller, Gerald J. Lieberman "(introduction to operations research)" ninth edition (2010). published by McGraw-Hill copyright 2010.
8. Fricke, C. (2003). "An Introduction to Bilevel Programming". *Department of Mathematics and Statistics, University of Melbourne*.
9. G.Z. wang, wan, x. wang, y. lv, "Genetic algorithm based on simplex method for solving linear-quadratic bi-level programming problem", *computers and mathematics with applications*, 2550-2555, 2008.
10. Ghadimi, S., & Wang, M. (2018). "Approximation Methods for Bilevel Programming". *Cornell university. arXiv:1802.0224 v1[math.oc]* 6 Feb 2018.
11. H. I. Calvete, C. Cale, "A penalty method for solving bi-level linear-fractional linear programming problems", *Asia-Pacific journal of operational research* 207-224, 2004.
12. Hamdy Taha, "Operations Research: An Introduction". Published by Prentice Hall 9th (Eighth) edition (2007).
13. Hansen, P., Jaumard, B., & Sa-ward, G. (1992). "New branch-and-bound rules for linear bilevel programming". *SIAM Journal on scientific and Statistical Computing*, 13(5), 1194-1217.
14. 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*.
15. Lv, Y., Hu, T., Wang, G., & Wan, Z. (2008). "A neural network approach for solving nonlinear bilevel programming problem". *Computers & Mathematics with Applications*, 55(12), 2823-2829.
16. Ma, S. (2016). "A nonlinear bi-level programming approach for product portfolio management". *SpringerPlus*, 5(1), 727.
17. Marcotte, P. (1986). "Network design problem with congestion effects: A case of bilevel programming". *Mathematical programming*, 34(2), 142-162.
18. Marcotte, P., Savard, G., & Zhu, D. L. (2001). "A trust region algorithm for nonlinear bilevel programming". *Operations research letters*, 29(4), 171-179.
19. Migdalas, A. (1995). "Bilevel programming in traffic planning: Models, methods and challenge". *Journal of global optimization*, 7(4), 381-405.

20. Moore, J. T., & Bard, J. F. (1990). "The mixed integer linear bilevel programming problem". *Operations research*, 38(5), 911-921.
21. Pal, B. B., & Moitra, B. N. (2003). "A fuzzy goal programming procedure for solving quadratic bilevel programming problems". *International Journal of Intelligent Systems*, 18(5), 529-540.
22. Sahin, K. H., & Ciric, A. R. (1998). "A dual temperature simulated annealing approach for solving bilevel programming problems". *Computers & chemical engineering*, 23(1), 11-25.
23. Savard, G., & Gauvin, J. (1994). "The steepest descent direction for the nonlinear bilevel programming problem". *Operations Research Letters*, 15(5), 265-272.
24. 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.

Solve the problem of two-level (bi-level) programming (fractional-linear) by applying the genetic algorithm

Ahmed Abdel Zahra Dawai, Prof. Dr. Hamed Saad Nour Al Shamrati

Abstract:

Fractional – Linear bi-level programming (FLBP) is considered an intertwining optimization problem with two levels, one of which is called the independent top level (and the other is called the lower level of the follower) and each level has its own objective function and limitations. It is considered a scientific and practical tool that helps the decision maker to reach the ideal solution. In order to obtain the efficiency of the maximum and the minimum, the terms of "karush-kuhn-tucker" (KKT) were used in order to convert the two-level programming to one-level and apply the genetic algorithm to it after that. The main objective of the study is to shed light. On one of the two-level programming solution methods, which is the Genetic Algorithm (GA), which is considered one of the research methods and is used to simulate what nature does in the reproduction of living organisms and use it to solve complex problems and reach an optimal solution or the closest possible solution to the optimal solution.

After implementing the genetic algorithm and taking advantage of its properties and content of its steps with two-level programming (fractional-linear) to calculate the monthly quantities of production and demand for the 60-ampere liquid acid battery and the data obtained from the battery production laboratory in Baghdad affiliated to the Ministry of Industry and Minerals, the results showed that the genetic algorithm gave the best solutions. It was also able to achieve optimization by increasing the value of the target function of type (max) as much as possible from the results of bi-level programming without using the algorithm in the production and demand cases in addition to generating possible alternative solutions that help the decision maker to choose what is better and closer To the case under study and its practical reality.

Keywords: two-level programming (fractional-linear), genetic algorithm, "karsh-k-tiker" terms