

## الإهداء

إلى كل من يحترم لغته ويعتز بها!!!

### رجاء من كل قراء هذا الكتاب

الكتاب متاح لجميع القراء دون أى تكلفة وللإستفادة منه على أى وجه .  
فرجاء إذا رأيت عزيزى القارىء أنك قد استفدت منه فلا أطلب منك سوى  
الدعاء لمؤلفه إن كنت غير قادر ماديا، أما القارىء القادر ماديا فأطلب  
منه التبرع بما يستطيع لأى جهة خيرية يريد، وليكن على سبيل المثال  
مستشفى سرطانالأطفال 57357 بالقاهرة، أو مستشفى الكبد  
بالمنصورة، أو مستشفى القلب (مجدى يعقوب) بأسوان، أو هيئة مصر  
الخير، أو صندوق تحيا مصر، مع نية ثواب التبرع للمتبرع وللمؤلف.

المؤلف

أ.د.محمد ابراهيم العدوى

98eladawy@gmail.com

# خواريزم مملكة النمل للوضع الأمثل

## Ant Colony Optimization Algorithm



أ.د. محمد ابراهيم العدوى



مارس ٢٠١٧

## استعراض الكتاب

الخواريزمات التي تحاكي الطبيعة nature inspired algorithms كثيرة ومنها الخواريزمات الجينية genetic algorithms على سبيل المثال والتي قدمناها في كتيب سابق بالشرح المبسط والسهل تبحث عن القيمة المثلى لأى مشكلة يصعب إيجاد قيمتها المثلى بطريقة تحليلية. نقدم في هذا الكتيب خواريزم محاكاة مملكة النمل ant colony algorithm فى الوصول إلى أقصر طريق بين عش أو مسكن النمل ومصدر الطعام، وهل هناك أفضل من النمل لكى يتعلم منه البشر. النملة وحدها لا تستطيع عمل شىء، ولكن النملة بالتعاون مع كل أفراد المملكة يستطيعون عمل الكثير. لذلك فإن هذا الخواريزم يصنف بأنه من الخواريزمات التشاركية cooperative أو التى تعتمد فى أساسها على التشارك أو التعاون بين أفراد المملكة للوصول إلى الوضع المثالى، على العكس من الخواريزمات التسابقية competitive التى تعتمد على التسابق بين أفرادها من أجل الوصول إلى الوضع المثالى، بحيث أن نظرية البقاء للأصلح تتجلى فى أقوى صورها فى هذه الخواريزمات والتي منها كما ذكرنا الخواريزمات الجينية. سنقدم فى هذا الكتيب البسيط كيفية عمل خواريزم محاكاة النمل ومكوناته وبرمجة ذلك باستخدام برنامج ماتلاب مع التطبيق على مسألة مندوب المبيعات traveler salesman problem, TSP الشهيرة والتي تعتبر علامة مميزة فى المقارنة بين خواريزمات الوضع المثالى. سنستعين بلغة ماتلاب كلغة برمجة لتنفيذ خواريزم النمل لما للغة ماتلاب من قدرات مهولة فى تبسيط الرسم والتعامل مع المصفوفات بسهولة وبأوامر مباشرة. يوجد للمؤلف كتاب فى مقدمة ماتلاب باللغة العربية منشور فى مكتبة جامعة الملك سعود بالمملكة العربية السعودية لمن يريد طريقة سهلة للدخول فى ماتلاب.

أ.د. محمد ابراهيم العدوى

[mohamed\\_salama01@h-eng.helwan.edu.eg](mailto:mohamed_salama01@h-eng.helwan.edu.eg)

[98eladawy@gmail.com](mailto:98eladawy@gmail.com)



## خواريزم مملكة النمل

## Ant Colony Algorithm, ACO

## ١ - مقدمة

تعتبر النملة بمفردها مخلوقا بسيطا ضعيفا لا يستطيع عمل شيء ولا حتى إطعام نفسه، ولكنها في المملكة تعتبر شيئا مهما جدا يستطيع عمل الكثير. النملة المفردة قد تدور حول نفسها في دوائر لا تستطيع عمل شيء حتى تموت من التعب [Delsuc 2003]. يوجد في مخ النملة المتوسطة حوالى عشرة آلاف عصب فقط، وهذا العدد غير كافى لعمل الكثير من المهام. ولكن كما نعرف فإن النمل يعيش في مستعمرات يصل عدد النمل فيها إلى الملايين، وعلى ذلك فإن مستعمرة النمل التى بها مليون نملة سيكون لديها تقريبا عشرة بلايين من الأعصاب فى أمخاخها جميعا، وهذا الرقم يساوى تقريبا عدد الأعصاب فى المخ البشرى المتوسط. قد يبدو لنا لأول وهلة أن النملة تعمل بمفردها ولذلك فإننا ننظر إليها عادة على أنها مخلوق فائق القدرة [Holdober 2008]. لقد تم اكتشاف مستعمرة نمل فى عام ١٩٧٩ فى جزيرة



يابانية تحتوى أكثر من ٣٠٠ مليون نملة تعيش فى أكثر من ٤٥٠٠٠ عش موصلة بين بعضها البعض [Holdober, 1990]. يعيش النمل فى كل مواقع وكل أجواء الأرض تقريبا حتى أن كتلة النمل الذى يعيش على الأرض يقدر بحوالى ١٥% من كتلة الحيوانات التى تعيش على الأرض [Shultz 2000]، وهذا شيء مهول لو فكرنا فيه قليلا من وجهة نظر صغر حجم النملة

وقلة كتلتها. يقول متخصصوا دراسة سلوك النمل أن هناك حوالى ٨٨٠٠ نوع أو فصيل من النمل وأن عدد النمل على الأرض يصل إلى حوالى ١٠ أس ١٥ ( $10^{15}$ ) نملة تعيش فى مستعمرات، وهذا يعنى ببساطة أن نصيب كل فرد من سكان العالم يصل إلى حوالى ١٥٠٠٠٠ (مائة وخمسون ألف) نملة!! السؤال الذى يفرض نفسه هنا هو كيف استطاع هذا المخلوق الضعيف (النملة) أن يعيش ويبقى فى كل هذه الظروف وهذه الأجواء؟ إن العلماء يرجعون هذا النجاح والتكيف المعيشى للنمل على الأرض إلى هذا النظام المعيشى المجتمعى فى صورة مستعمرات.

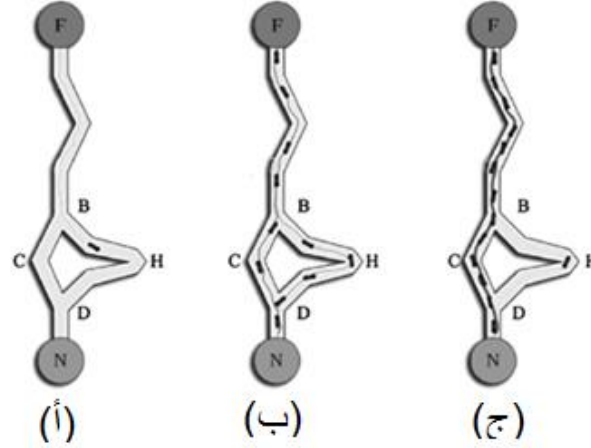
يتواصل النمل بين بعضه البعض عن طريق مادة كيميائية تسمى الفيرومون تفرزها كل نملة على المسار الذى تسير فيه. وهذا يعنى أن النملة عندما تذهب إلى مكان الطعام وتحضره عائدة إلى عشها، فإنها تترك أثرا من هذه المادة الكيميائية على المسار الذى سارت فيه. بالتالى فإن النمل الآخر يشم هذا الأثر أو هذه المادة الكيميائية من خلال هوائيات شم خاصة فى كل منها وبالتالي فإنها ستتبع نفس المسار لتصل إلى الطعام فتحضره وتعود إلى العش، وبالتالي فإنها ستترك

هى الأخرى المزيد من الفيرومونات على هذا المسار. معنى ذلك أن المسار سيتم تعزيزه بالمزيد من الفيرومونات مع مرور المزيد من النمل عليه، ودائما يفضل النمل المسار الذى عليه فيرومونات أكثر ليسيير فيه، وبالتالي سيكون المسار المحتوى على أكبر كمية من الفيرومونات هو أقصر مسار بين عش النمل ومكان الطعام، وهنا تكمن فكرة تقليدنا نحن البشر لطريقة تواصل النمل مع بعضه لوضع خواريزم نحصل منه على أقصر مسار من بين العديد من المسارات.

عندما تخرج النملة فلا تجد طعاما أو تجد عائقا يحول دون وصولها إلى الطعام، فإنها تستمر فى التجوال إلى أن تجد طعاما وعندها ستعود على نفس المسار الذى بدأت منه، إذا لم تعود على نفس المسار فإنها ستظل هائمة على وجهها ولن ترجع لنفس المسار وبالتالي فإن الفيرومونات على المسار لن يزداد ولكنه سيتلاشى مع الوقت بفعل التبخير. بالتأكيد مع كثرة النمل السارح أو الباحث فإنه سينشأ مسار جديد إلى مصدر جديد للطعام. شكل ١ يبين صورة طبيعية لنمل يسيير فى نفس المسار تقريبا نتيجة تراكم الفيرومونات على نفس المسار. ربما يلاحظ أكثرنا أن النمل فى المطبخ يسيير فى مسار موحد على بلاط الحائط، وإذا قمت أنت بمسح هذا الخط عند نقطة معينة فإنك ستلاحظ تشتت النمل بدرجة كبيرة.



شكل ١ صورة طبيعية للنمل حيث نلاحظ أن الجميع يسيير فى مسار واحد من العش إلى مصدر الطعام والعكس. صورة من ويكيبيديا.



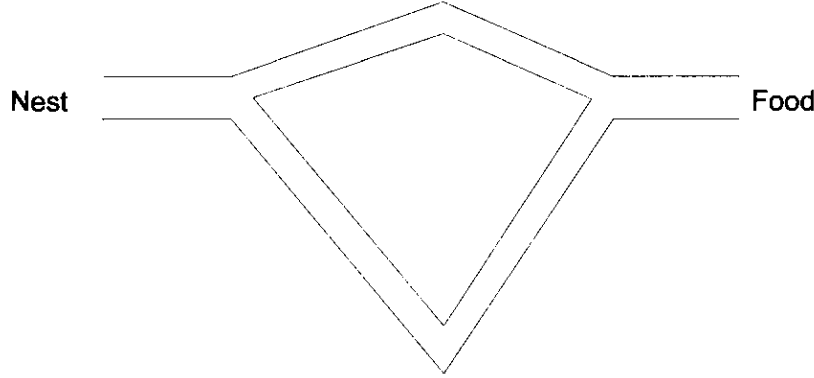
شكل ٢ (أ) نملة واحدة تكتشف المسار، (ب) بدأ النمل في التدافع مع احتمال دخول النمل في المسار الأقصر C، (ج) مع الوقت وبفعل الفيرومون يستقر النمل في المسار الأقصر.

شكل ٢ أ يبين نملة خرجت من العش N إلى مصدر الطعام F وأحضرت الطعام وعادت من نفس المسار من ناحية H كما نرى. بعد ذلك بدأ النمل يخرج في نفس المسار إلى مصدر الطعام ولكن بالصدفة تم اكتشاف المسار C عن طريق واحدة من النمل كما في الشكل ٢ ب فبدأ هذا المسار الأقصر يجذب نمل أكثر وأكثر مع الوقت، إلى أن أصبح هو المسار الأساسي الذي يمر منه معظم النمل تقريبا كما في شكل ٢ ج.

يستطيع النمل عمل الكثير من المهام الأخرى بجانب البحث عن أقصر طريق بين العش والطعام، حيث يستطيع النمل بناء شبكة من المسارات المعقدة تحت الأرض من أجل الحفاظ على مستعمرته. يوجد في داخل مستعمرات النمل حجرات مخصصة لتخزين الطعام، وأخرى مخصصة للتزاوج، وأخرى للعناية باليرقات. إنهم يستطيعون عمل كبرى من أجسامهم على سطح الماء أو لعبور فجوات أرضية حتى يستطيع باقي النمل العبور عليها لنقل الطعام.

سنقدم في هذا الكتيب كيفية محاكاة النمل في وضع الفيرومون على مساراته من أجل الوصول إلى المسار الأمثل أو الحل الأمثل للعديد من المشاكل. لقد قام جوس ورفاقه [Goss et al, 1989] بتنفيذ بعض التجارب على النمل الأرجنتيني بجعله يسير في مسارين أحدهما أقصر من الآخر، فوجدوا أنه في معظم التجارب التي نفذوها كان ٨٠% من النمل يسلك المسار الأقصر. شكل ٣ يوضح رسماً توضيحياً لهذه التجارب حيث نلاحظ أن المسار بين العش والطعام يتفرع إلى فرعين ثم يجتمع الفرعان مرة أخرى ليشكلا مسار واحد ولكن أحد المسارين أطول بكثير من الآخر. مع وصول النمل عند تفرعة المسار فإنه في البداية سيأخذ أحد المسارين بطريقة عشوائية، ولكن مع مرور الوقت فإن النمل الذي

سيأخذ المسار الأقصر سيعود إلى العش أسرع ومع مرور الوقت فإن تركيز الفيرومونات على المسار الأقصر سيزيد مع الوقت بحيث في النهاية سنجد أن معظم النمل إن لم يكن كله سيأخذ المسار الأقصر.



شكل ٣ محاكاة لتجربة جوس [Goss 1989] حيث وجد أنه في ٩٥% من التجارب التي أجراها أن ٨٠% من النمل كان يسلك المسار الأقصر بين العش والطعام.

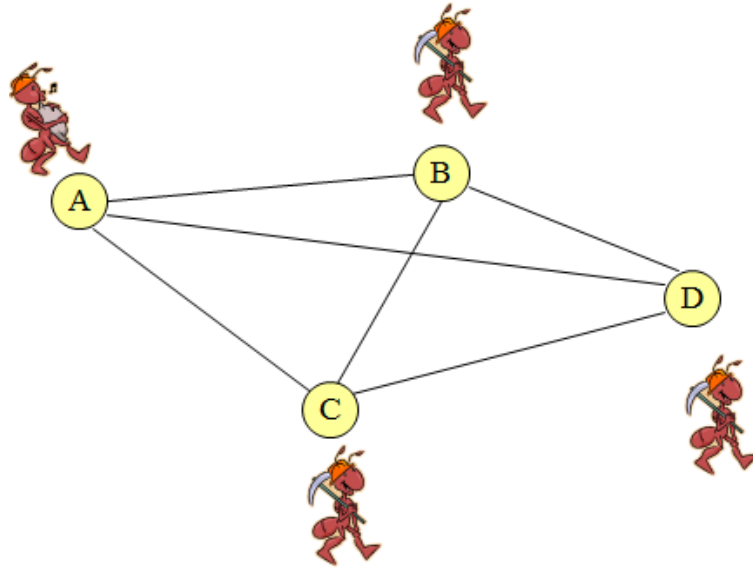
نلاحظ هنا وجود نوع من رد الفعل العكسي الموجب حيث مع زيادة الفيرومونات على المسار الأقصر، فإن عدد أكبر من النمل سيمر من هذا المسار، وبالتالي يتسبب في زيادة الفيرومونات على هذا المسار، وبالتالي يجلب نمل أكثر، وهكذا. ظاهرة رد الفعل العكسي الموجب تعتبر موجودة تقريبا في كل الخوارزميات الارتقائية والتي من أهمها الخوارزميات الجينية. إن تزامن النمل على المسار الأقصر مع مرور الوقت هو أكبر دليل على أن الفيرومونات الموجودة على المسار يتبخّر أيضا مع مرور الوقت وإلا لو لم يتبخّر الفيرومونات من على المسار الأطول وظل كما هو لظل النمل منقسما بين المسارين حتى النهاية، ولكن الذي يحدث أن الفيرومونات على المسار الأطول يتبخّر فيقل عدد النمل الذي يأخذ هذا المسار ويزيد على المسار الآخر، وهكذا إلى أن يتلاشى الفيرومونات على المسار الأطول ويقل النمل الذي يأخذ هذا المسار بدرجة كبيرة. أول من استخدم خواريزم النمل كان طالب الدكتوراة الإيطالي [Dorigo et al 1996]. ونحن نرى أن أفضل تقديم لخواريزم النمل هو من خلال حل مشكلة مندوب المبيعات. هذه المشكلة تم حلها باستخدام الخوارزميات الجينية في كتيب آخر باللغة العربية للمؤلف أيضا ويمكن الرجوع إليه للمقارنة بين الطريقتين.

## ٢- مشكلة مندوب المبيعات

مشكلة مندوب المبيعات تعتبر تقريبا هي حجر الأساس bench mark التي تستخدم في تقييم كل خوارزميات البحث عن القيمة المثلى. تتلخص هذه المشكلة في أن مندوب المبيعات يكون لديه عدد معين من المدن المطلوب منه أن يزور كل هذه المدن ويرجع إلى المدينة التي خرج منها مرة ثانية على أن يزور كل مدينة مرة واحدة فقط وأن تكون المسافة



الكلية المقطوعة أقل ما يمكن. المشكلة هنا أن دالة الموائمة ليست تعبيراً حسابياً، ولكن دالة الموائمة هنا ستكون مجموع المسافات بين المدن في المسار الذي سيأخذه مندوب المبيعات. بفرض أن لدينا خمس مدن مثلاً وأن المندوب خرج من المدينة ١ إلى ٣ ثم إلى ٥ ثم إلى ٤ ثم إلى ٢ ثم إلى ١ مرة أخرى، فإننا سنجمع المسافات بين هذه المدن في هذا المسار. بنفس الطريقة سنفرض كل المسارات الممكنة ونحسب مسافة كل مسار ونبحث عن المسار الذي له أقل مسافة. عدد المسارات الممكنة لأي عدد من المدن سيكون هو التباديل والتوافيق الممكنة لهذا العدد من المدن وهو يساوي مضروب هذا العدد. أي أنه لخمس مدن سيكون عدد المسارات الممكنة يساوي ١٢٠ مساراً وإذا كان عدد المدن يساوي ١٠ مدن فإن عدد المسارات الممكنة سيكون ٣٦٢٨٨٠٠ مساراً. أي أن عدد المسارات المطلوب البحث عن أقصر مسار فيها يكون عدداً مهولاً كلما زاد عدد المدن، وهنا يلعب خواريزم النمل دوراً مهماً كما سنرى. لاحظ أننا نفترض أن هناك مساراً موجوداً من كل مدينة لجميع المدن الأخرى، وهذا ما نطلقه كاملية التوصيل. كما أننا نفترض أيضاً عند حل مسألة مندوب المبيعات بأن المسار من المدينة أ إلى المدينة ب على سبيل المثال يكون مساوياً للمسار من المدينة ب إلى المدينة أ وذلك لتبسيط المسألة. طريقة حل المسألة باستخدام خواريزم النمل تتلخص في أننا نفترض خروج نملة من أي مدينة عشوائية يتم اختيارها من بين المدن، حيث تقوم هذه النملة بالمرور على جميع المدن والعودة إلى المدينة التي خرجت منها مرة أخرى ويتم حساب هذا المسار الذي قطعته. يتم تكرار ذلك عدد من المرات إلى أن يتقارب الخواريزم على أقصر مسار كما سنرى. شكل ٤ يبين رسماً توضيحياً لأربع مدن، A و B و C و D. عند تطبيق خواريزم النمل بهذه الطريقة لا بد أن نضع بعض الافتراضات التي تختلف عن الوضع الطبيعي المتبع في مستعمرة النمل، وهذه الافتراضات ستكون كالتالي:



شكل ٤ مسألة مندوب مبيعات مبسطة من أربع مدن

١- بفرض أن نملة خرجت من المدينة A، وبطريقة عشوائية ذهبت إلى المدينة D ثم المدينة B ثم المدينة C، ثم من C عادت إلى A. هذا المسار الكامل سنسميه رحلة. سنفترض هنا أن النملة ستترك أثراً من الفيرومونات على المسار الذي سارت فيه فقط، وأما المسارات التي لم تمر منها فلن تترك عليها أى أثر من الفيرومونات مثل المقطع من D إلى C مثلاً الذي لم تمر به النملة في رحلتها السابقة. يتم ذلك بالطبع لإعطاء ميزة للمسارات التي تمر بها النملة.

٢- كما ذكرنا فإن كل نملة ستبدأ عشوائياً من أحد المدن وتقوم برحلة تمر بها على جميع المدن وتعود إلى المدينة التي خرجت منها. كل رحلة من هذه الرحلات ستختلف عن الرحلات الأخرى من حيث الطول، ولا بد من وضع آلية لتمييز الرحلات الأقصر. يتم ذلك عن طريق قياس مسافة الرحلة التي تقطعها النملة ثم يتم وضع الفيرومونات على مسار الرحلة بعد الانتهاء من هذه الرحلة وذلك بقسمة كمية ثابتة من الفيرومونات على طول مسافة الرحلة. ناتج هذه القسمة يتم إضافته إلى الفيرومونات الموجود على كل مقطع من مقاطع مسار هذه الرحلة. بذلك نضمن أن المسار الأقصر عند قسمة كمية الفيرومونات الثابتة عليه سيعطى كمية أكبر من الفيرومونات يتم إضافتها على مقاطع هذا المسار، وبذلك نكون قد أعطينا ميزة للرحلات الأقصر. هذه الآلية كما نرى تختلف عن الطريقة الطبيعية لوضع الفيرومونات في حالة النمل الطبيعي حيث يتم وضع الفيرومونات أثناء سير النملة، أما هنا فقد افترضنا أن الفيرومونات لا تتم إضافته إلا بعد الانتهاء من كل رحلة وتقدير مسافتها ووضع الفيرومونات بناء على هذه المسافة. هناك بعض الخوارزميات التي تفترض وضع الفيرومونات بالطريقة الطبيعية أثناء سير النملة، ولكن ثبت بالتجربة أن هذه الخوارزميات ليست بنفس كفاءة الخوارزميات التي تضع الفيرومونات بعد الانتهاء من الرحلة كما ذكرنا.

٣- النمل المستخدم في الخواريزم وعلى العكس من النمل الطبيعي سنفترض أن له ذاكرة بحيث تتذكر النملة المسار الذي سارت فيه أثناء الرحلة وهذه الذاكرة تسمى taboo list. هذه الذاكرة ستكون لها عدة فوائد منها ١- ألا تعود النملة إلى مدن تكون قد زارتها مؤخراً في أثناء الرحلة، و ٢- سنستفيد بهذه الذاكرة في حساب المسافة الكلية للرحلة، و ٣- سنستفيد بهذه الذاكرة في وضع الفيرومونات على كل مقطع من مقاطع المسار.

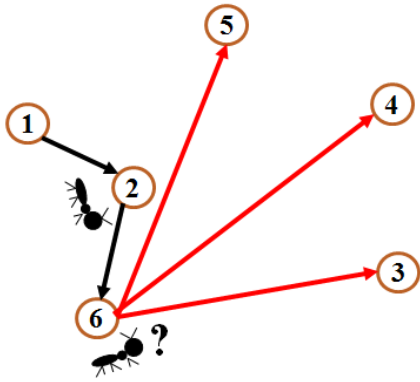
٤- كمية الفيرومونات  $\Delta\tau$  التي ستضعها النملة k على المقطع ij أثناء سيرها من المدينة i إلى المدينة j عند الزمن t وأثناء الرحلة T ستعطى بالعلاقة التالية:

$$\Delta\tau_{ij}^k(t) = \begin{cases} \frac{1}{L^k(t)} & \text{if } (i,j) \in T^k(t) \\ 0 & \text{if } (i,j) \notin T^k(t) \end{cases} \quad (1)$$

لاحظ هنا أن  $k$  هي رقم النملة و  $L$  هو طول مسافة الرحلة  $T$ . وأن  $T^k$  هي الرحلة التي قطعتها النملة  $k$  وليست  $T$  أس  $k$ . نفس الشيء  $L^k$  هي طول مسافة الرحلة  $T$  التي قطعتها النملة  $k$ ، وكذلك  $\Delta\tau_{ij}^k(t)$  هي كمية الفيرومونات الموضوعة على المقطع  $ij$  نتيجة مرور النملة  $k$  عليه من المدينة  $i$  إلى المدينة  $j$  عند الزمن  $t$ . نلاحظ أيضا من المعادلة (١) أن كمية الفيرومونات التي تضعها أى نملة  $k$ ، وهي  $\Delta\tau_{ij}^k(t)$  تتناسب عكسيا مع طول مسافة الرحلة  $T^k(t)$  وهي  $L^k(t)$ ، حيث عندما تكون  $L^k(t)$  كبيرة فإن  $\Delta\tau_{ij}^k(t)$  ستكون صغيرة والعكس صحيح.

مع توالى مرور النمل على المقاطع بين المدن في مسارات مختلفة فإن كمية الفيرومونات على كل مقطع ستزيد بمقدار  $\Delta\tau_{ij}^k(t)$  مع مرور كل نملة، وسيتم تبخير كمية الفيرومونات مع مرور الزمن بمعدل تبخير سنرمز له بالرمز  $\rho$  بحيث يمكن كتابة كمية الفيرومونات على أى مقطع عند أى زمن  $t$  بالمعادلة التالية:

$$\tau_{ij}(t) = (1 - \rho)\tau_{ij}(t) + \sum_{k=1}^m \Delta\tau_{ij}^k(t) \quad (2)$$



شكل ٥ على النملة أن تقرر بعد الوصول إلى المدينة ٦ أن تقرر هل ستذهب إلى المدينة ٣ أم ٤ أم ٥.

الكمية الأولى  $(1 - \rho)\tau_{ij}(t)$  تمثل الكمية المتبقية من الفيرومونات على أى مقطع بعد أخذ تأثير التبخير، والكمية الثانية  $\sum_{k=1}^m \Delta\tau_{ij}^k(t)$  تمثل كمية الفيرومونات المضاف مع مرور كل نملة على هذا المسار. لاحظ أن  $t$  هنا تمثل الزمن وهي لن تكون متغيرا مستمرا كما نرى ولكنها ستمثل المحاولات أو الدورات المختلفة في الخواريزم. الثابت  $m$  في المعادلة السابقة هي عدد النمل المستخدم في كل دورة من دورات الخواريزم. معدل تبخير أو تناقص الفيرومونات  $\rho$  يكون ثابت تفرض قيمته من صفر حتى ١. في بداية الخواريزم نضع قيمة افتراضية صغيرة لكمية الفيرومونات على جميع

المقاطع تساوى  $\tau_{ij}(0)$ ، كما يتم افتراض أن عدد النمل في كل دورة من دورات الخواريزم يساوى عدد المدن المفترضة في مسألة مندوب المبيعات.

عندما تصل أى نملة إلى المدينة  $i$  أثناء سيرها في مسار معين، فإن عليها أن تقرر أى واحدة من المدن المتبقية ستذهب إليها. شكل ٥ يوضح ذلك، حيث أن النملة في مسارها خرجت من المدينة ١ إلى المدينة ٢ ثم وصلت إلى المدينة ٦. عند المدينة ٦، على النملة أن تقرر، هل ستذهب إلى المدينة ٣ أم المدينة ٤ أم المدينة ٥، فأى واحدة ستختار؟

المدينة التي ستختارها النملة ستتوقف على طول المسافة لكل مدينة وعلى كمية الفيرومونات على كل مقطع من هذه المقاطع وسيكون ذلك تبعا للمعادلة التالية:

$$p_{ij}^k(t) = \frac{[\tau_{ij}(t)]^\alpha [\eta_{ij}]^\beta}{\sum_{l \in N_i} [\tau_{il}(t)]^\alpha [\eta_{il}]^\beta} \quad \forall j \in N_i \quad (3)$$

حيث  $p_{ij}^k(t)$  هي احتمال أن تتحرك النملة  $k$  من المدينة  $i$  إلى المدينة  $j$  أثناء الدورة  $t$  من الخواريزم.  $\tau_{ij}(t)$  هي كمية الفيرومونات المتراكمة على المقطع  $ij$  عند الدورة  $t$  والتي تم حسابها بالمعادلة (2).  $\eta_{ij} = 1/d_{ij}$  هي معكوس مسافة المقطع  $ij$ .  $N_i$  هي مجموعة المدن المتبقية من الرحلة والتي من المفروض أن تنتقل النملة إلى واحدة منها من المدينة  $i$ ، أى المناظرة للمدن 3 و 4 و 5 في شكل 5.  $\alpha$  و  $\beta$  هما ثابتان اختياريان. من المعادلة (3) يمكننا أن نلاحظ الملاحظات المهمة التالية:

- أن البسط يساوى حاصل ضرب كمية الفيرومونات المتراكمة على المقطع  $ij$  في مقلوب مسافة المقطع  $ij$  بحيث كلما زادت كمية الفيرومونات على هذا المقطع كلما زاد احتمال أن تسير النملة في هذا المقطع، وأيضا كلما كانت مسافة هذا المقطع أقصر كلما كانت  $\eta_{ij}$  أكبر، وبالتالي يزيد احتمال أن تسير النملة في هذا المسار أيضا.



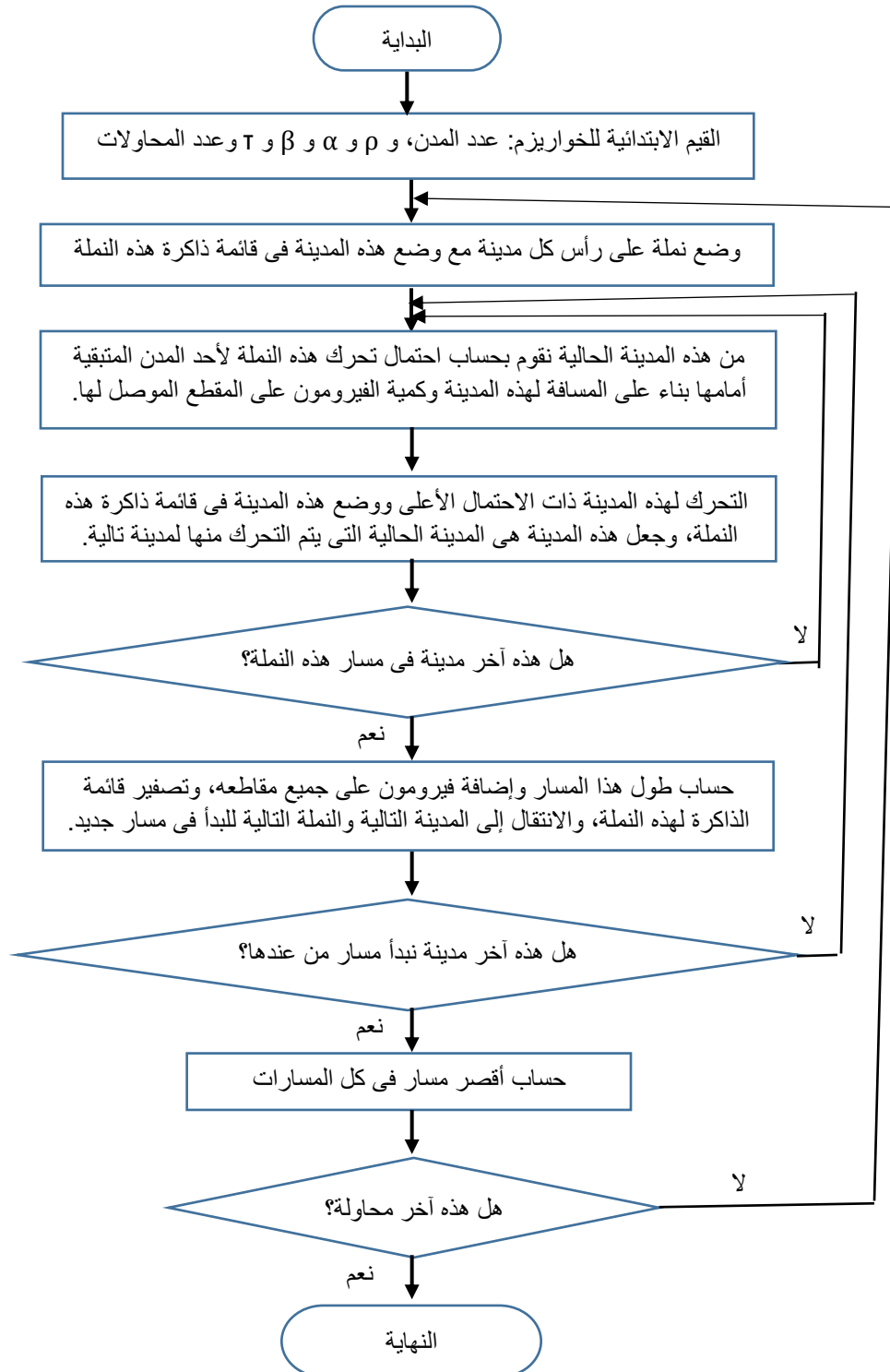
- الثابتان  $\alpha$  و  $\beta$  يتحكمان في نسبة تأثير الفيرومونات المتراكمة على المقطع بالنسبة لتأثير طول هذا المقطع، فنلاحظ مثلا عندما تكون  $\beta=0$  فإن احتمال اختيار النملة للمقطع الذى ستسير فيه سيتوقف فقط على كمية الفيرومونات المتراكمة على هذا المقطع. وإذا كانت  $\alpha=0$  فإن اختيار النملة للمقطع الذى ستسير فيه سيتوقف فقط على طول هذا المقطع.

- المقام في المعادلة (3) يساوى مجموع حاصل ضرب نفس كمية الفيرومونات المتراكمة على كل مقطع في طول كل مقطع وذلك بالنسبة لجميع المقاطع المتبقية من المسار أو التي من المحتمل أن تسير فيها النملة من المدينة  $i$ .
- أخيرا نلاحظ أن النملة ستختار المقطع الذى ستسير فيه بناء على نسبة حاصل ضرب الفيرومونات المتراكمة على هذا المقطع في طول هذا المقطع (البسط في المعادلة (3))، بالنسبة لمجموع هذا المضروب على المقاطع التي من المحتمل أن تسير فيها النملة (المقام في المعادلة (3)).
- القيم المثلى للثابتين  $\alpha$  و  $\beta$  هي 1 و 5 على التوالي، وأما القيمة المثلى لمعامل التبخير  $\rho$  فهي 0.5، بناء على العديد من التجارب على هذا الخواريزم. [ ]

من كل ما سبق يمكننا أن نرسم مخطط السير لهذا الخواريزم كما في شكل (6). يمكن تلخيص هذا المخطط في الخطوات التالية:

- 1- في البداية يتم اختيار قيم البدائية لثوابت الخواريزم مثل  $\alpha=1$  و  $\beta=5$  و  $\rho=0.5$ ، وعدد المحاولات التي يجب أن ننهى الخواريزم بعدها، ووضع كمية اختيارية ثابتة من الفيرومونات على جميع المسارات حتى لا نبدأ الخواريزم بقيمة

صفيرية للفيرومونات. ستتخيل وضع نملة على رأس كل مدينة، حيث ستبدأ كل نملة من هذا المكان بعمل رحلة تمر بها على كل المدن وتعود إلى المدينة التي خرجت منها كالتالي.



شكل ٦ مخطط سير خواريزم النمل لحل مسألة مندوب المبيعات

- ٢- سنبداً المخطط من المدينة ١ مثلاً حيث تقف النملة ١ وترى أمامها باقى المدن. لا ننسى أن نضع المدينة الحالية فى قائمة ذاكرة النملة.
- ٣- نقوم بحساب احتمال انتقال النملة إلى واحدة من هذه المدن المتبقية وذلك باستخدام المعادلة (٣). تذكر أن هذه المعادلة تتوقف على كمية الفيرومون  $\tau_{ij}$  الموجودة على المقطع (المسافة) الذى يصل بين الموضع الحالى للنملة والمدينة المراد التحرك إليها، وأيضاً على طول هذا المسافة أو المقطع متمثلة فى الكمية  $\eta_{ij} = 1/d_{ij}$ .
- ٤- بناء على الاحتمال المحسوب فى الخطوة ٣ تنتقل النملة إلى المدينة ذات الاحتمال الأعلى من بين كل المدن المتبقية، وتصبح هذه المدينة هى الموضع الحالى للنملة، ويتم إضافتها إلى قائمة ذاكرة النملة، والاستعداد للتحرك إلى مدينة جديدة.
- ٥- يرجع الخواريزم إلى الخطوة ٣ ويتم تكرار الخطوتين ٣ و ٤ إلى أن يتم الوصول إلى آخر مدينة فى المسار. هنا يتم إضافة المدينة التى خرجت منها النملة إلى المسار حتى يكون هناك مسار مغلق مثل المسار ١ و ٣ و ٥ و ٤ و ٢ و ١ مثلاً فى حالة وجود خمس مدن.
- ٦- نحسب طول هذا المسار ونقسم عليه الكمية الثابتة من الفيرومون، ونضيف هذه الكمية من الفيرومون على كل مقاطع أو مسافات هذا المسار تبعاً للمعادلة (٢). تذكر أننا نقسم كمية ثابتة من الفيرومون على طول المسار، وبالتالي كلما كان المسار أقصر كلما كانت كمية الفيرومون المضافة أكبر وكلما كانت مقاطع هذا المسار مفضلة للسير عليها من قبل النمل الآخر.
- ٧- بعد أن تستكمل النملة الحالية مسارها يعود الخواريزم إلى الخطوة ٢ ليبدأ مساراً جديداً من مدينة جديدة إلى أن ينتهى عند الخطوة ٦.
- ٨- يتم تكرار الخطوات من ٢ حتى ٧ حتى يتم الانتهاء من كل المدن. وبذلك يكون لدينا عدد من المسارات يساوى عدد المدن المتاحة.
- ٩- من كل هذه المسارات يتم البحث فيها عن المسار الأقل طولاً. ثم الذهاب إلى الخطوة ٢ للبدأ فى محاولة جديدة حيث يتم توطئ نملة عند كل واحدة من المدن من جديد وتكرار الخطوات من ٢ حتى ٨ والحصول على أقصر مسار مع كل محاولة.
- ١٠- يتم توقيف الخواريزم بعد الحصول على المسار الأقل طولاً مع تكرار المحاولات عدد معين من المرات (وليكن ثلاث أو خمس مرات متتالية مثلاً)، وهذا المسار سيكون هو المسار النهائى، أو أنه يتم الانتهاء من العدد المحدد للمحاولات، وهنا أيضاً يكون المسار الأقل طولاً هو المسار النهائى، أو يتم إعادة الخواريزم مع زيادة عدد المحاولات.



البرنامج التالى هو تنفيذ لكل الخطوات السابقة باستخدام الماتلاب كلغة برمجة.

```

%main program for ACO applied to sales man problem [Mohamed Eladawy]. This
%program will use a function called "CreateModel.m". This program implement
%the flow chart in fig.6 and the previous steps from 1 to 10.
clc;
clear;
%% Ask for the number of cities.
st=input('enter no. of cities: ','s');
NumberOfCities=str2num(st);
% Call a function file "CreateModel" to distribute the cities randomly in an
%area 100x100 units.
model=CreateModel(NumberOfCities);%to choose cities indices randomly
for k=1:NumberOfCities % numbering cities from 1 to NumberOfCities
    CityNumber(k)=k;
end
%% ACO Parameters and initial values
MaxIteration=10; % Maximum Number of Iterations
NumberOfAnts=NumberOfCities; % Number of Ants (Population Size)
tau0=10/(NumberOfCities*mean(model.D(:)));% Initial Pheromone
alpha=1; % Phromone Exponential Weight
beta=1; % Segment length Exponential Weight
rho=0.05; % Evaporation Rate
eta=1./model.D; % Heuristic Information Matrix
tau=tau0*ones(NumberOfCities,NumberOfCities);% initial Pheromone Matrix
% ACO Main Loop
TotalTourLengths=[];
for it=1:MaxIteration
    % Move Ants
    TourLengths=zeros(1,NumberOfCities);%Vector contain lengths of all tours
    %in each iteration
    AntTour=zeros(NumberOfCities,NumberOfCities+1);%matrix contain all tours
    %done in each iteration
    %In each iteration, we assume that there is an ant will start a tour
    %starting from each one of the available cities.
    for j=1:NumberOfCities %this loop represent each ant on each city
        AntTour(j,1)=j;
        for k=2:NumberOfAnts-1 %this loop represent the tour by a single ant
            AntPosition=AntTour(j,k-1);%current position of the ant
            AntProb=zeros(1,NumberOfCities);%probability that an ant will move to
            % a next city
            for i=1:NumberOfCities
                temp=ismember(i,AntTour(j,:));
                if temp==1
                    continue;
                end
                AntProb(1,i)=tau(AntPosition,i)^alpha*eta(AntPosition,i)^beta;
            end
            s=sum(AntProb(1,:));
            AntProb(1,:)=AntProb(1,:)./sum(AntProb(1,:)); % normalizing the
            %probabilities.
            [y,r]=max(AntProb(1,:));%y=max. value, r is element that contain
            %this max value
            AntTour(j,k)=r;
            if k==NumberOfCities-1
                for i=1:NumberOfCities
                    temp=ismember(i,AntTour(j,:));
                    if temp==0
                        AntTour(j,k+1)=i;
                    end
                end
            end
        end
        TourLengths(j)=sum(AntTour(j,:))-AntTour(j,1);
    end
    TotalTourLengths=[TotalTourLengths; TourLengths];
end
% Find the best tour
[bestTourLength, bestTour]=min(TotalTourLengths);
% Display the results
disp('The best tour length is: ');
disp(bestTourLength);
disp('The best tour is: ');
disp(bestTour);

```

```

        break;
    end
end
end
end
AntTour(j,NumberOfCities+1)=AntTour(j,1);% To close the tour
%disp(AntTour);
%% Calculation of tour length
L=0;
for i=1:NumberOfCities
    L=L+model.D(AntTour(j,i),AntTour(j,i+1));
end
TourLengths(1,j)=L;
%%Adding feromone on each segment of that tour
for k=1:NumberOfCities
    p=AntTour(j,k);
    q=AntTour(j,k+1);
    tau(p,q)=tau(p,q)+Q/L;
end
end
TotalTourLengths=[TotalTourLengths TourLengths];
%disp(AntTour);
%disp(TourLengths);
[MinLength,Best]=min(TourLengths);
IterBestTour(it,:)=AntTour(Best,:);
plot(model.x(IterBestTour(it,:)),model.y(IterBestTour(it,:)), 'k-o', ...
    'MarkerSize',10, ...
    'MarkerFaceColor','y', ...
    'LineWidth',1.5);
xlabel('x');
ylabel('y');
for k=1:NumberOfCities
    text(model.x(IterBestTour(it,k))+2,model.y(IterBestTour(it,k)) ...
        , ['City ',num2str(IterBestTour(it,k))]);
end
title(['Best Tour is: ',num2str(IterBestTour(it,:))]);
disp(IterBestTour(it,:));
disp(MinLength);
%%To stop the algorithm after getting the same shortest length of the
%%tour three consecutive iterations.
if it>2
    temp=it-2;
    flag=0;
    for k=temp:it-1
        if IterBestTour(k,:)==IterBestTour(k+1,:)
            flag=1;
            continue;
        end
    end
    if flag==1;
        disp('Iterations='); disp(it);
        break;
    end
end
end % End of program

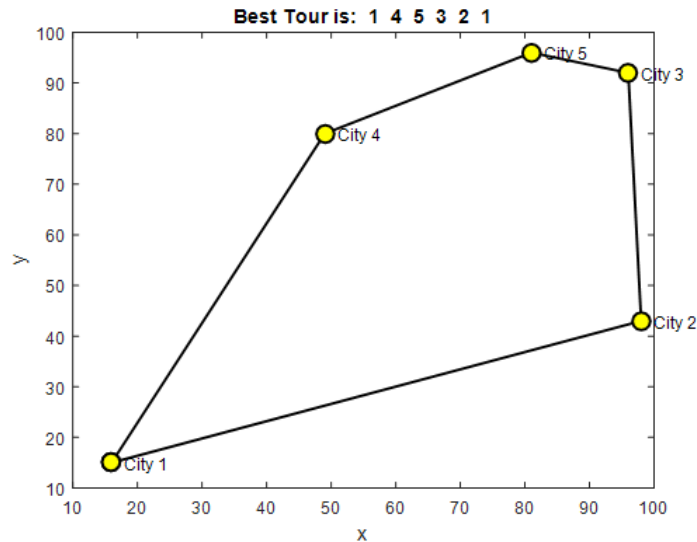
```



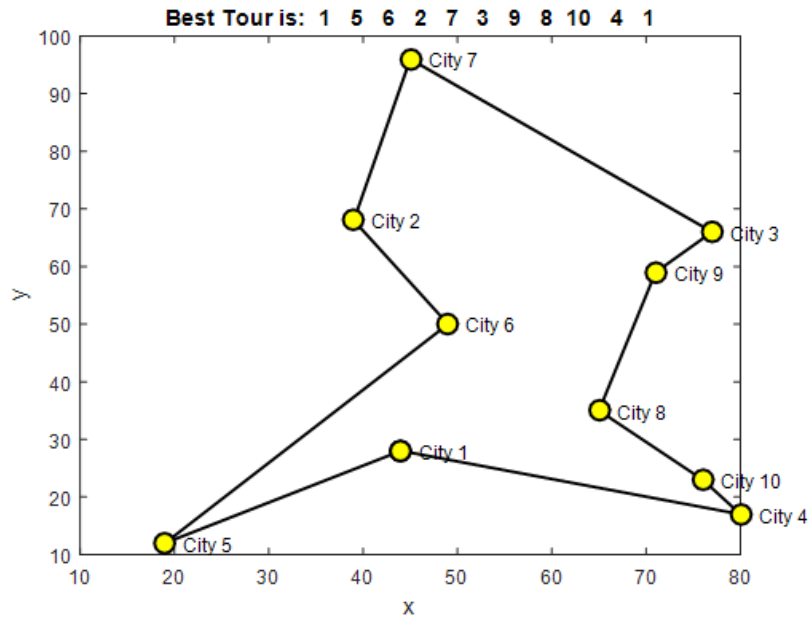
الدالة التالية تعمل على توزيع عدد المدن في مساحة مقدارها  $100 \times 100$  من الوحدات بطريقة عشوائية، حيث يتم النداء عليها في بداية البرنامج السابق:

```
function model=CreateModel (NumberOfCities)
x=randi(100,1,NumberOfCities); % The x component of the cities
y=randi(100,1,NumberOfCities); % The y component of the cities
%Calculation of distances between cities
n=numel(x);
D=zeros(n,n);
for i=1:n-1
    for j=i+1:n
        D(i,j)=sqrt((x(i)-x(j))^2+(y(i)-y(j))^2);
        D(j,i)=D(i,j);
    end
end
model.n=n;
model.x=x;
model.y=y;
model.D=D;
end
```

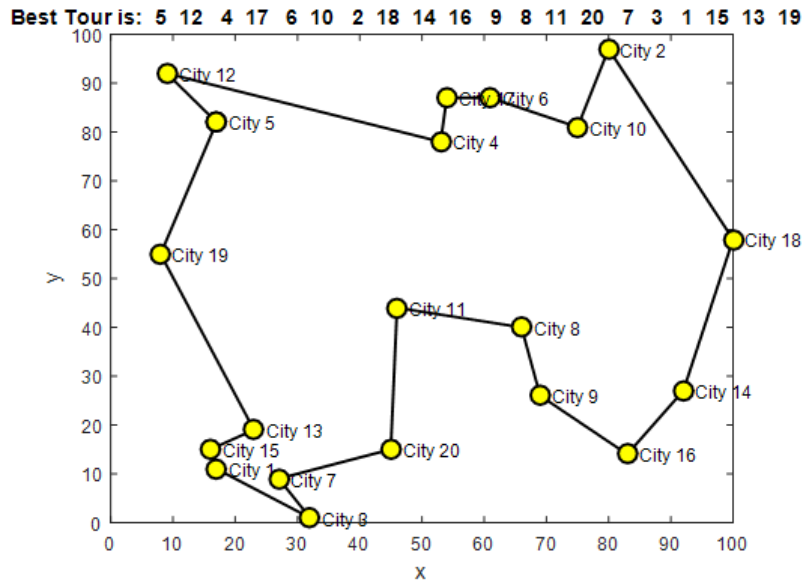
الأشكال ٧ و ٨ و ٩ توضح تنفيذ هذا البرنامج على ٥ و ١٠ و ٢٠ مدينة على التوالي. في قمة كل شكل يكتب البرنامج تتابع المدن في أقصر مسار تم الحصول عليه. فمثلا في شكل ٧ أفضل مسار كان الذى يبدأ من المدينة ١ ثم ٤ ثم ٥ ثم ٣ ثم ٢ ثم ١ مرة أخرى.



شكل ٧ تنفيذ برنامج خواريزم النمل على ٥ مدن



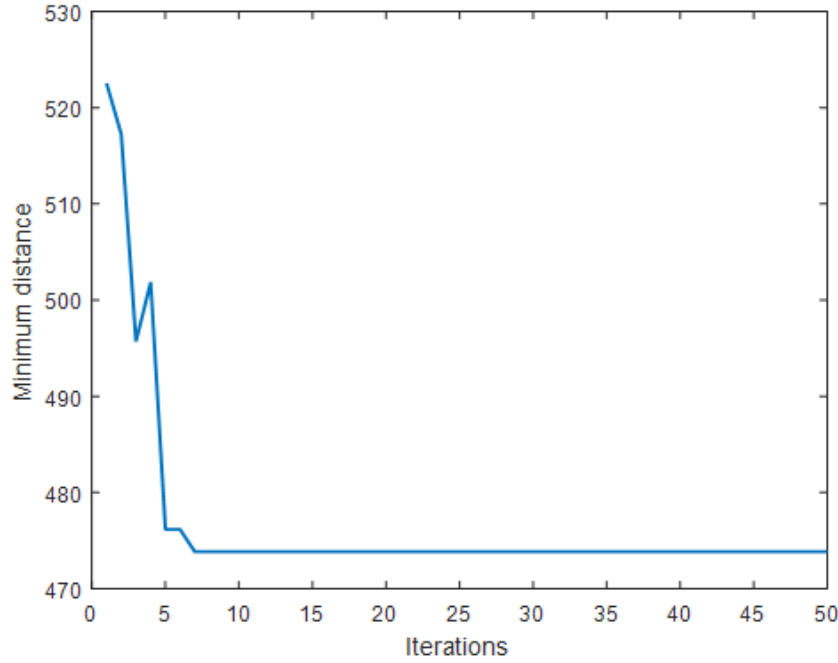
شكل ٨ تنفيذ برنامج خواريزم النمل على ١٠ مدن



شكل ٩ تنفيذ برنامج خواريزم النمل على ٢٠ مدينة

شكل ١٠ يبين تقارب الخواريزم إلى أقل مسافة بعد عدد معين من المحاولات.





شكل ١٠ تقارب الخواريزم إلى أقل مسافة بعد عدد معين من المحاولات

إلى هنا نكون قد انتهينا من تقديم خواريزم النمل الأساسي أو المبسط، وهناك الكثير من المتغيرات التي يمكن إضافتها إلى هذا الخواريزم من أجل الحصول منه على أداء أفضل. من ذلك مثلاً استخدام الانتخاب elitism كما هو الحال مع الخوارزميات الجينية genetic algorithms حيث يمكن عند بدء محاولة جديدة من تنفيذ الخواريزم أن يتم البدء بالنملة ذات الحل الأفضل في المحاولة السابقة، وألا يتم بموضع أو نملة عشوائية، أو التنفيذ بترتيب معين كما في البرنامج السابق. يمكن أيضاً تمثيل الطفرات في خواريزم النمل كما كان الحال في الخواريزم الجيني. هناك بعض أنظمة النمل التي تفترض وضع الفيرومونات بعد انتقال كل نملة من مدينة إلى أخرى مباشرة ولا يتم الانتظار إلى الانتهاء من المسار. كل هذه عبارة عن متغيرات يمكن تجربتها ودراسة تأثيرها على تقارب وسرعة تقارب الخواريزم.

في الطبيعة يوجد بعض أنواع من النمل التي تفرز أكثر من نوع من الفيرومونات. مثلاً، بعض النمل يفرز نوع آخر من الفيرومونات عند وجود مهاجمين له في أحد المسارات كتحذير للنمل الآخر من الدخول إلى هذه المسار. بعض الباحثين يرى أنه يمكن استخدام ذلك الفيرومونات لوضعه على المسارات الطويلة لتحذير النمل الآخر من الدخول في هذه المسار.

## المراجع:

- 1- Dan Simon "EVOLUTIONARY OPTIMIZATION ALGORITHMS" John Wiley & Sons, 2013.
- 2- Marco Dorigo and Thomas Stutzle "Ant Colony Optimization" The MIT Press, 2004.
- 3- Xinjie Yu · Mitsuo Gen, "Introduction to Evolutionary Algorithms", Springer, 2010.
- 4- Andreas Antoniou and Wu-Sheng Lu, "Practical Optimization: Algorithms and Engineering Applications", Springer, 2007.
- 5- Deneubourg, J.-L., Aron, S., Goss, S., and Pasteels, J. (1990). The self-organizing exploratory pattern of the Argentine ant. *Journal of Insect Behavior*, 3(2): 159-168.
- 6- Goss, S., Aron, S., Deneubourg, J., and Pasteels, J. (1989). Self-organized shortcuts in the Argentine ant. *Naturwissenschaften*, 76(12):579-581.
- 7- Hölldobler, B. and Wilson, E. (1990). *The Ants*. The Belknap Press of Harvard University Press.
- 8- Hölldobler, B. and Wilson, E. (1994). *Journey to the Ants*. The Belknap Press of Harvard University Press.
- 9- Hölldobler, B. and Wilson, E. (2008). *The Superorganism: The Beauty, Elegance, and Strangeness of Insect Societies*. W. W. Norton & Company.
- 10- Reinelt, G. (2008). TSPLIB. <http://comopt.ifl.uni-heidelberg.de/software/>



