

## บทคัดย่อ

รหัสโครงการ: MRG5980238

ชื่อโครงการ: การเพิ่มประสิทธิภาพในการหาคำตอบของวิธีเมต้าอิวิสติกโดยใช้แบบจำลองเชอโรเกทช่วยสำหรับการหาค่าเหมาะสมที่สุดทางวิศวกรรม

ชื่อนักวิจัย และสถาบัน ผศ.ดร.นันทิวัฒน์ พลดี มหาวิทยาลัยขอนแก่น

อีเมล์: nantiwat@kku.ac.th

ระยะเวลาโครงการ: 2 ปี

บทคัดย่อ:

งานวิจัยนี้นำเสนอการเพิ่มประสิทธิภาพให้กับวิธีหาค่าเหมาะสมที่สุดแบบเมต้าอิวิสติกโดยใช้แบบจำลองเชอโรเกทช่วย ใช้แนวคิดของตัวแปรปรับตัวได้และใช้แนวคิดแบบผสม สำหรับปัญหาทางวิศวกรรม งานวิจัยนี้จะเริ่มจากนำเสนอการเพิ่มประสิทธิภาพให้กับเมต้าอิวิสติกที่มีชื่อว่า teaching-learning based optimizer (TLBO) โดยใช้ opposition-based approach, binary crossover และ probability of operating the learning phase สำหรับปัญหาการหาค่าเหมาะสมสมสุดของกระบวนการม้วนเก็บแผ่นเหล็ก เมื่อทำการหาค่าเหมาะสมที่สุดสำหรับปัญหาการออกแบบที่กำหนด พบว่าวิธีการใหม่ที่นำเสนอ มีประสิทธิภาพสูงกว่าวิธีเมต้าอิวิสติกที่มีใช้อยู่ในปัจจุบัน ต่อจากนั้น งานวิจัยนี้นำเสนอการใช้ตัวแปรแบบปรับตัวได้ร่วมกับการทำ mutation ของวิธี differential evolution (DE) เพื่อเพิ่มประสิทธิภาพในการหาคำตอบให้กับวิธี sine cosine algorithm โดยวิธีที่นำเสนอจะถูกนำมาใช้เพื่อหาคำตอบสำหรับปัญหาในการหาตำแหน่งการเสียหายของโครงสร้าง ผลที่ได้พบว่าเมต้าอิวิสติกที่ได้นำเสนอขึ้นมา มีประสิทธิภาพสูงกว่าเมต้าอิวิสติกหลายๆ ตัวที่มีใช้อยู่ในปัจจุบัน หลังจากนั้นงานวิจัยนี้ได้นำเสนอวิธีเมต้าอิวิสติกแบบใบนาเรือรูปแบบใหม่ เรียกว่า วิธี estimation of distribution algorithm using correlation between binary elements (EDACE) ซึ่งทดสอบประสิทธิภาพโดยใช้ฟังก์ชันทดสอบ CEC2015 ผลการทดสอบพบว่าเมต้าอิวิสติกที่นำเสนอใหม่นี้มีประสิทธิภาพสูงที่สุด เมื่อเทียบกับวิธีอื่นๆ ที่มีใช้อยู่ในปัจจุบัน นอกเหนือจากนี้ในงานวิจัยนี้ยังได้นำเสนอการใช้แบบจำลองเชอโรเกทร่วมกับเมต้าอิวิสติกสำหรับปัญหาที่เป็น Inverse problem ของการหาตำแหน่งการเสียหายของโครงสร้าง ซึ่งแบบจำลองเชอโรเกทจะถูกนำมาใช้ในการประมาณค่าตัวแปรอุปแบบ(คำตอบ) แทนการประมาณค่าฟังก์ชันก์เป้าหมายตามที่ใช้กันปกติ ผลการทดสอบพบว่าจากการเปรียบเทียบประสิทธิภาพในการหาคำตอบกับเมต้าอิวิสติกหลายวิธี วิธีที่นำเสนอมาใหม่นี้มีประสิทธิภาพสูงที่สุด

คำหลัก : เมต้าอิวิสติก แบบจำลองเชอโรเกท การหาค่าเหมาะสมที่สุดในงานวิศวกรรม เมต้าอิวิสติก แบบตัวแปรปรับตัวได้

## Abstract

---

**Project Code :** MRG5980238

**Project Title :** Surrogate assisted meta-heuristics for engineering optimisation

**Investigator :** Assist. Dr. Nantiwat Pholdee

**E-mail Address :** nantiwat@kku.ac.th

**Project Period :** 2 Years

**Abstract:**

In this work, development of MHs for real world engineering optimisation is conducted based on using surrogated assisted MHs, using parameter adaption and using hybridization concepts. Firstly, performance enhancement of a teaching-learning based optimizer (TLBO) using an opposition-based approach, binary crossover, and the probability of operating the learning phase is proposed for strip flatness optimization during a coiling process. The results reveal that the proposed method gives a better optimum solution compared to the present state-of-the-art methods. Next, a self-adaptive sine cosine algorithm is proposed. The proposed algorithm is used to tackle the test problems for structural damage detection. The results reveal that the new algorithm outperforms a number of established meta-heuristics. In addition, new meta-heuristic called estimation of distribution algorithm using correlation between binary elements (EDACE) is proposed. The performance assessment is conducted by comparing the new algorithm with existing binary-code MHs. The comparative results show that the new algorithm is competitive with other established binary-code meta-heuristics. Finally, the integration of an inverse problem process using surrogate model into meta-heuristics (MHs) for performance enhancement in solving structural health monitoring optimisation problems is proposed. The surrogate model is integrated into the MH algorithm for generating an approximate solution rather than approximating the function value as with traditional surrogate-assisted optimisation. The results obtained from using various MHs and the proposed algorithms indicate that the new algorithm is the best for all test problems.

**Keywords :** Meta-heuristic algorithm, Surrogate model, Engineering Optimisation, Self adaptive meta-heuristic