สถาบันเทคโนโลยีพระจอมเกล้าเจ้าคุณทหารลาดกระบัง King Mongkut's Institute of Technology Ladkrabang

คณะวิศวกรรมศาสตร์ ภาควิชาวิศวกรรมคอมพิวเตอร์ ปีการศึกษา 2566

Key To Ad ระบบการสร้างประโยคโฆษณาโดยคีย์เวิร์ด

GENERATOR ADVERT SENTENCE BY KEYWORD

บทคัดย่อ

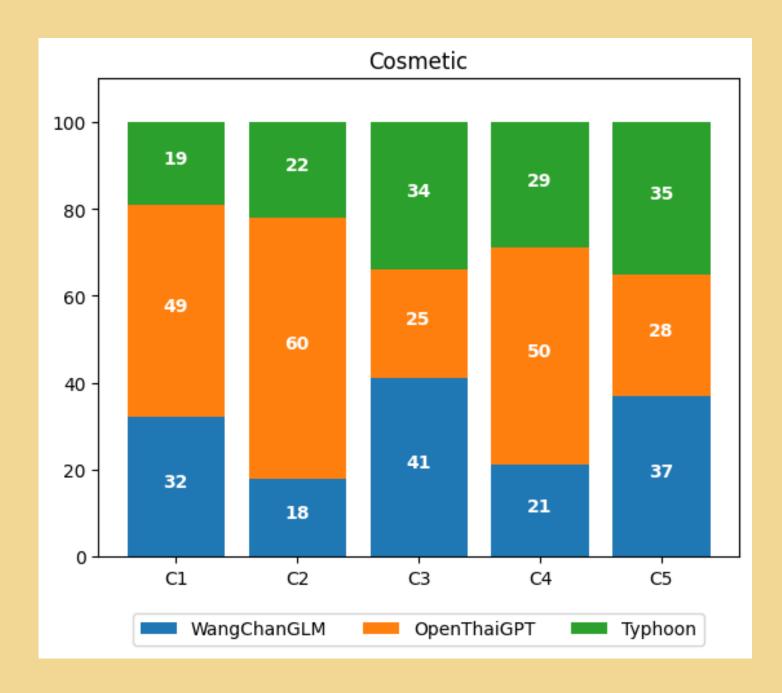
โครงงานชิ้นนี้เป็นการวิจัยเพื่อศึกษาเรื่องการทำระบบที่สามารถเขียนประโยคโฆษณาได้ ต้องใช้เครื่องมือใดบ้างในการสร้าง และเครื่องมือใดที่จะทำให้การ สร้างประโยคโฆษณาออกมาให้มีประสิทธิภาพสูงที่สุดมีความสละสลวยอ่านแล้วรู้สึกเข้าใจสมเหตุผล และทำการเปรียบเทียบว่าโมเดลที่เหมาะสมกับการสร้าง ประโยคโฆษณามากที่สุด โดยการดำเนินงานจะเริ่มจากศึกษาการทำงานของ Al, NLP , Transformer และPaper ที่เกี่ยวข้อง ปรึกษาผู้เชี่ยวชาญ ศึกษาโมเดลที่ ได้แนวทางมาจากผู้เชี่ยวชาญ, รวบรวม Dataset ที่ได้รับการ clean data แล้วเพื่อมาใช้ในการทดสอบ model จากนั้นทดสอบโมเดลและทำการแก้ไขให้โมเดลได้ ผลลัพธ์ตามคาดหวัง และนำโมเดลที่มีมาเปรียบเทียบกัน เพื่อหารูปแบบที่เหมาะสมที่สุด

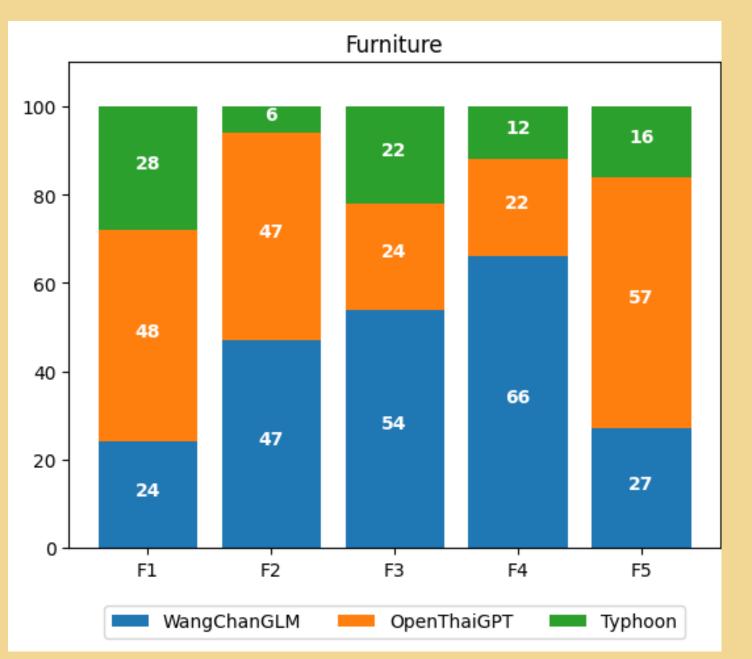
จากการหาศึกษาและค้นคว้าข้อมูลจึงพบว่า text generation ที่เป็นส่วนหนึ่งของ ปัญญาประดิษฐ์(Artificial Intelligence) ในส่วนของ การประมวลผล ภาษาธรรมชาติ(Natural Language Processing) นั้นมีศักยภาพที่จะสามารถสร้างประโยคโดยการให้คำเริ่มต้น ดังนั้นคณะผู้จัดทำจึงได้มีความสนใจในการนำ ปัญญาประดิษฐ์(Artificial Intelligence) มาใช้อย่างไรในการช่วยการสร้างเขียนประโยคบรรยายสินค้า เพื่อช่วยลดภาระของผู้ค้าขายออนไลน์ และคำบรรยาย สินค้าจะช่วยเพิ่มความน่าสนใจให้สินค้าเป็นประโยคที่สามารถโน้มน้าวในการตัดสินใจซื้อของผู้ซื้อมากขึ้น

วัตถุประสงค์

- 1. เพื่อศึกษาหาวิธีการใดๆที่เหมาะสมในการสร้างประโยคโฆษณาโดยใช้คำ สำคัญ(keyword) ในภาษาไทย
- 2. เปรียบเทียบวิธีการที่เลือกมาใช้งานวิธีใดมีประสิทธิภาพในการสร้างประโยค โฆษณามากที่สุด

ผลลัพธ์การทำ Human Validation ผ่านแบบสอบถาม (questionnaire)





ผลลัพธ์





อาจารย์ที่ปรึกษา

ผศ.ดร.ชุติเมษฏ์ ศรีนิลทา

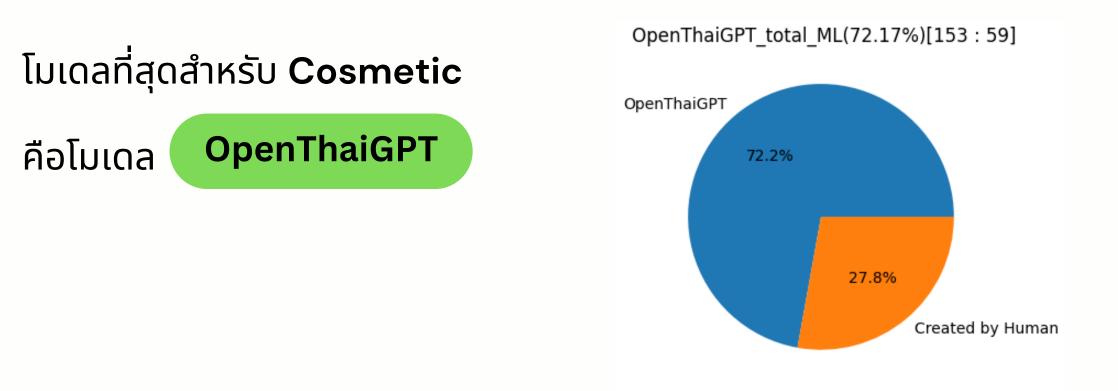
คณะผู้จัดทำ

นางสาวกุลธิดา นายณัฐดนัย ด่านวิริยะกุล นายพุฒิพงศ์ เร่งพิพัฒน์

asu

การสอนโมเดลนั้นเมื่อใช้ชุดข้อมูลที่มีการปรับโดยสลับชุดคำ สำคัญกับตัดทอนคำสำคัญ ส่งผลให้คุณภาพของโมเดลดีขึ้น เมื่อ เปรียบเทียบกับการปรับชุดคำสำคัญของข้อมูลที่ตัดทอนคำให้คล้าย กับมนุษย์ และการไม่ทำการแก้ไขชุดคำสำคัญ

ัดงนั้นการปรับชุดข้อมูลให้หลากหลายนั้นช่วยให้สร้างประโยคได้ เหมาะสมและหลากหลาย



model	mean_bertscore_	mean_bertscor	mean_bertscor	mean_ble	google_	perple
	precision	e_recall	e_f1	urt	bleu	xity
openthaigpt	0.7537	0.7408	0.7433	0.3680	0.0019	315.65 30

WangChanGLM_total_ML(60.55%)[132 : 86]

โมเดลที่สุดสำหรับ Furniture คือโมเดล WangChanGLM 39.4% Created by Humar mean_bertscor mean_bertsco

furniture typhoon 0.7446 0.7660 0.7549 0.3073 0.0408 21.0955 furniture wangchangl m 0.7431 0.7466 0.7446 0.3337 0.0163 20.3917	Model	e_ precision	e_ recall	mean_bertscor e_f1	mean_bleurt	google_bleu	perplexity
wangchangl 0.7431 0.7466 0.7446 0.3337 0.0163 20.3917		0.7446	0.7660	0.7549	0.3073	0.0408	21.0955
		0.7431	0.7466	0.7446	0.3337	0.0163	20.3917

การทดลองพบว่าโมเดลที่มนุษย์เลือกมามักจะสอดคล้องกับตัว วัด bertscore มากกว่าประโยคต้นฉบับที่มนุษย์แต่งขึ้น โดยมีค่า bleu ต่ำกว่านั่นหมายความว่าโมเดลสามารถสร้างประโยคที่มีความ หมายคล้ายกันแต่มีคำที่ไม่ซ้ำกันมากนัก โมเดลที่ได้รับการเลือกมาก ที่สุดคือ <u>OpenThaiGPT</u> อย่างไรก็ตาม ในทางกลับกัน เฟอร์นิเจอร์ โมเดล <u>Typhoon</u> มี *bertscore* สูงสุดแต่ <u>WangchangeGLM</u> bleu ต่ำกว่า นั่นหมายความว่ามีความหลากหลายในประโยค สำคัญมากกว่าการคงความหมายที่เดิม