Voice of Customer Analytics

จุดประสงค์ของ Assignment นี้คือ การทำ text analytics เพื่อวิเคราะห์ sentiment จาก social media โดยมีขั้นตอน ดังต่อไปนี้

- 1. นำไฟล์ CustomerReviews.csv มา review แล้วแบ่งประเภทของ keywords ที่ได้ออกเป็น 3 ประเภท คือ
 - i. คำชม positive comment
 - ii. คำติบ่น negative comment
 - iii. คำกลางๆ ไม่ชม ไม่ติ neutral comment
- 2. นำไฟล์ ดังกล่าวโหลดขึ้น Github พร้อมทั้งนำต้นฉบับไฟล์ Python มาแก้ไข ก่อนที่จะ run บน Jupyter notebook

ความยากของ Assignment นี้คือ

- 1. คำภาษาไทยหลายคำเป็นคำเวิ่นเว้อไม่สามารถระบุ sentiment ได้ว่าดี หรือ แย่
- 2. คำภาษาไทยหลายคำเป็นคำประชด หรือ คำแสลง ทำให้ไม่สามารถระบุ sentiment ได้ว่าดีหรือแย่
- 3. คำใน social media บ่อยครั้งที่ไม่ได้เกี่ยวข้องกับตัวผลิตภัณฑ์ที่ต้องการนำมาวิเคราะห์

LDA Text Classification(1/3)

Mo-Mo-Paradise



4 0.993531

7 0 990572

9 0.267470

4 0.984343

5 0.987725

2 0.984922

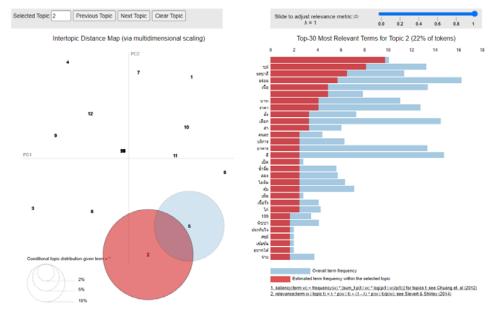
18 0.991813

10 0.990766

LDA Text Classification(2/3)

Shabushi

	Review ID	Restaurant_ID	Restaurant	User	Headline	Review	Rating	Review_tokenized
9	10	4621tm-shabushi-เดอะมอลล์ บางกะปี-ชั้น-g	Shabushi (ชาบูชิ) เดอะมอลล์ บางกะปี ชั้น G	fd2ba94ec1bc4948ae109e2cb6c9cbc6	ทานอีก ชอบกุ้งทอดเทมปุระ	ใครชอบกุ้งทอดเทมปุระ แค่กุ้ง เทมปุระก็คุ้มแล้ว	3.0	ชอบ,กัง,ทอด,เท,ม,ปุระ,กัง,เท,ม,ปุระ,คัม,ดึก
10	11	4621tm-shabushi-เดอะมอลล์ บางกะปี-ชั้น-g	Shabushi (ชาบูชิ) เดอะมอลล์ บางกะปี ชั้น G	ployynp	บุฟเฟต์คุ้มๆในห้าง	กลับมาอัพเดทราคาชาบุชี ตอนนี้อยู่ ที่ 399 บาท ก	3.0	กลับมา,อัพเดท,ราคา,ชี,ตอน นี,399,บาท,net,1.15,
11	12	4621tm-shabushi-เดอะมอลล์ บางกะปี-ชั้น-g	Shabushi (ชาบูชิ) เดอะมอลล์ บางกะปี ชั้น G	c08b2776067a4026b882abfc6fca8330	เปลี่ยนจากกุ้งขาดสารอาหารเป็นกุ้ง ปอกเปลือกแล้ว	ห่างหายไปนานสำหรับชาบูชี ตั้งแต่ ทางร้านได้ปรับ	3.0	ห่างหาย,สำหรับ,ชี,ขึ้น ราคา,แถม,ลด,เวลา,คุณภาพ,
12	13	4621tm-shabushi-เดอะมอลล์ บางกะปี-ชั้น-g	Shabushi (ชาบูชิ) เดอะมอลล์ บางกะปี ชั้น G	a96ec47b6cff4bd1834c90d603ef0a7e	อื่ม อร่อย ฝุดฝุด	เมื่อหลายวันก่อนนัดหาข้าวทานกับ เดอะแกงค์ และก็	4.0	วันก่อน,นัด,หา,ข้าว,เดอะ,แกง ค์,ลงเอย,อาหาร,บุฟ
13	14	4621tm-shabushi-เดอะมอลล์ บางกะปี-ชั้น-g	Shabushi (ชาบูชิ) เดอะมอลล์ บางกะปี ชั้น G	a6991f1e0e9b4916ab3ca91d86f8e481	จัดให้เต็มคราบกับชั่วโมง ครึ่ง@Shabushi	บอกตรงๆว่าหลายครั้งที่เลือกจะกิน บุฟเฟด์จะต้องอ	3.0	หลายครั้ง,เลือก,บุฟเฟต์,อาราม,ณ์,รอ,คิว,สุดทำ
14	15	4621tm-shabushi-เดอะมอลล์ บางกะปี-ชั้น-g	Shabushi (ชาบูชิ) เดอะมอลล์ บางกะปี ชั้น G	7eb0c7d8683e407f83cc4d18e51d800d	ชาบู ชาบูชิ	สวัสดีครับวันนี้จะขอมารีวิวร้านชาบูชี บุฟเฟขวั	4.0	สวัสดี,รีวิว,ชิ,ฟเฟ,ขวัญใจ,คน,เมนู,เลือก,ระบบ,
15	16	4621tm-shabushi-เดอะมอลล์ บางกะปี-ชั้น-g	Shabushi (ชาบูชิ) เดอะมอลล์ บางกะปี ชั้น G	qvanqvan	บุฟเฟต์น้ำเดือด สายพานร่อน	ชาบูชี สาขาเดอะมอลล์บางกะปี ตั้ง อยู่ประตูหน้าห	4.0	ชี,สาขา,เดอะ,มอลล์,กะปี,ตั้งอยู่,ประตู,หน้า,ห้



LDA Text Classification(3/3)

ข้าน้อยชาบู

	Review ID	Restaurant_ID	Restaurant	User	Headline	Review	Rating	Review_tokenized
16	17	436045MJ-ข้าน้อยขอ ชาบู	ข้าน้อยขอ ชาบู	ployynp	บุฟเฟต์ชาบูและพืชซ่าไม่ฮั้นในราคา 199 บาท เน้	หลังจากที่เคยลองสาขายูเนียนมอลล์ไป รอบนี้ มาที	4.0	หลังจาก ที่,ลอง,สาขา,ยู,นม,อลล์,รอบ,สาขา,เดอะ,ม
17	18	436045MJ-ข้าน้อยขอ ชาบู	ข้าน้อยขอ ชาบู	27a91236fe5e4559a4f097c97a480781	ร้านบุฟเฟ่ต์ ราคามิตรภาพ อยู่ชั้น4 ติดโรงหนัง 	ร้านบุฟเฟต์ที่มีโปรโมชั่นหัวละ199บาท ไม่รวม น้	4.0	บุฟเฟต์,โปรโมชั่น,หัว,199,บาท,VAT,ธรรมดา,ชอบ,
18	19	436045MJ-ข้าน้อยขอ ชาบู	ข้าน้อยขอ ชาบู	0b81d251e4db486f9bcdba73b374ed99	ของหลากหลาย ปนๆ งงๆ นิดหน่อย	เคยรู้จักร้านนี้จากที่ union mall ไม่เคยได้ลอง	3.0	รู้จัก,union,mall,ลอง,จำได้,ขึ้นใจ,ชื่อ, 🥴 ,ชื่อ
19	20	436045MJ-ข้าน้อยขอ ชาบู	ข้าน้อยขอ ชาบู	40e0e087f3914fd49a8933b5a29936ca	อร่อยมากค่ะ คุ้มค่าสมราคา บุฟเฟ็หมูผักต่างๆ รว	อร่อยมากค่ะ คุ้มคำสมราคา บุฟเฟ็หมูผึกต่างๆ รว	5.0	อร่อย,คุ้มค่า,สมราคา,หมู,ผัก,จบ,255,ท่าน,เด็ด,
20	21	436045MJ-ข้าน้อยขอ ชาบู	ข้าน้อยขอ ชาบู	41841cb99ea243a3a8d4b006e946c586	แม้จะแปลกบ้าง แต่ก็ถือว่าอยู่ในเกณฑ์ที่ดี มือา	ก็ตามที่เขียนเลยครับ ว่า ถ้าจะจ่ายในราคา 199 บ	NaN	จ่าย,ราคา,199,บาท,จ่าย,เงินสด,ราคา,VAT,7,%,สั่
Selected	Topic: 2	Previous Topic Next Topic	Clear Topic	Slide to adjust relevan $\lambda=1$	ce metric:(2)	1		
PC1	3	ppic Distance Map (via multic 4 PC2 7 12 14 15 8 Ibulion given term = " 2% 5%	1 2	0 2 4	Relevant Terms for Topic 2 (15.6% of tokens) 6 8 10 12 14 14 15 14 16 10 12 14 17 14 18 10 12 14 18 10 12 14 18 10 12 14 18 10 12 14 18 10 12 14 18 10 12 14 18 10 12 14 18 10 12 14 18 10 12 14 18 10 12 14 18 10 12 14 18 10 12 14 18 10 12 14 18 10 12 14 18 10 12 14 18 10 12 14 18 10 12 14 18 10 12 14 18 10 12 14 18 10 12 14 18 10 12 14 18 10 12 14 18 10 12 14 18 10 12 14 18 10 12 14 18 10 12 14 18 10 12 14 18 10 12 14 18 10 12 14 18 10 12 14 18 10 12 14 18 10 12 14 18 10 12 14 18 10 12 14 18 10 12 14 18 10 12 14 18 10 12 14 18 10 12 14 18 10 12 14 18 10 12 14 18 10 12 14 18 10 12 14 18 10 12 14 18 10 12 14 18 10 12 14 18 10 12 14 18 10 12 14 18 10 12 14 18 10 12 14 18 10 12 14 18 10 12 14 18 10 12 14 18 10 12 14 18 10 12 14 18 10 12 14 18 10 12 14 18 10 12 14 18 10 12 14 18 10 12 14 18 10 12 14 18 10 12 14 18 10 12 14 18 10 12 14 18 10 12 14 18 10 12 14 18 10 12 14 18 10 12 14 18 10 12 14 18 10 12 14 18 10 12 14 18 10 12 14 18 10 12 14 18 10 12 14 18 10 12 14 18 10 12 14 18 10 12 14 18 10 12 14 18 10 12 14 18 10 12 14 18 10 12 14 18 10 12 14 18 10 12 14 18 10 12 14 18 10 12 14 18 10 12 14 18 10 12 14 18 10 12 14 18 10 12 14 18 10 12 14 18 10 12 14 18 10 12 14 18 10 12 14 18 10 12 14 18 10 12 14 18 10 12 14 18 10 12 14 18 10 12 14 18 10 12 14 18 10 12 14 18 10 12 14 18 10 12 14 18 10 12 14 18 10 12 14 18 10 12 14 18 10 12 14 18 10 12 14 18 10 12 14 18 10 12 14 18 10 12 14 18 10 12 14 18 10 12 14 18 10 12 14 18 10 12 14 18 10 12 14 18 10 12 14 18 10 12 14 18 10 12 14 18 10 12 14 18 10 12 14 18 10 12 14 18 10 12 14 18 10 12 14 18 10 12 14 18 10 12 14 18 10 12 14 18 10 12 14 18 10 12 14 18 10 12 14 18 10 12 14 18 10 12 14 18 10 12 14 18 10 12 14 18 10 12 14 18 10 12 14 18 10 12 14 18 10 12 14 18 10 12 14 18 10 12 14 18 10 12 14 18 10 12 14 18 10 12 14 18 10 12 14 18 10 12 14 18 10 12 14 18 10 12 14 18 10 12 14 18 10 12 14 18 10 12 14 18 10 12 14 18 10 12 14 18 10	12)		
		10%		2. relevance(term w topic t) =	$\lambda * p(w \mid t) + (1 - \lambda) * p(w \mid t)/p(w)$; see Sievert & Shirley (2014)			4

บทสรุป Voice of Customer Analytics

จะเห็นว่าการใช้ LDA Text Classification โดยโปรแกรม จะมีข้อดีซึ่งได้เปรียบกว่าการทำ Manual Text Classification โดยคน ในกรณีที่ข้อมูลมีจำนวนมหาศาล อย่างไรก็ดีการใช้ LDA Text Classification จะต้องมีการ Labelling ข้อมูลเบื้องต้นก่อนเพื่อตัดคำที่ต้องการสื่อความหมายของ Sentiment ออกมา ซึ่งไม่ใช่เรื่องง่ายที่ต้องทำ เพราะ คำบางคำเป็นคำแสลง คำ บางคำความหมายดีแต่เมื่อนำมารวมกันทั้งประโยคแล้วกลายเป็นคำประชดที่ความหมายแย่ไปซะงั้น หรือคำบางคำมีได้หลายความหมาย

อ้างอิง เพื่อศึกษาเพิ่มเติม

https://nlpforthai.com/software/

https://github.com/PyThaiNLP/pythainlp