گزارش پروژه چهارم: پردازش زبان های طبیعی(NLP)

حتاثیر حذف کلمات پرتکرار و کم تکرار در دقت بدست آمده>> کلمات پرتکرار و کم تکرار باعث میشوند احتمال محاسبه شده از مقدار موثر خود فاصله بگیرد در حالی که این کلمات هیچ نقشیی در نتیجه بدست آمده ندارند مثل کلمات پایه، ربط پس حذف این کلمات باعث میشود مدل کلاس بندی بهتری ارائه دهد

<حتاثیر مقدار ϵ و حتاثیر مقدار ϵ

یک روش خوب برای محاسبه احتمالات استفاده از interpolation که در آن احتمال n-gram های مختلف را جمع میکند و به هر مدل وزن λ را اختصاص می دهد و برای جلوگیری از صفر شدن از یک ϵ استفاده می کند. برای مدل بایگرام بدیهی است مدل Bigram کمی بهتر از مدل unigram عمل می کند پس باید وزن بیشتری داشته باشد یعنی $\lambda(\epsilon)$ که جمعشان $\lambda(\epsilon)$ است در مورد $\lambda(\epsilon)$ هم هرچه مقدار یعنی $\lambda(\epsilon)$ میل کند بهتر است.اما باید توجه داشت ممکن است در یک حوزه ای مدل به مقدار کمتری میل کند بهتر است.اما باید توجه داشت ممکن است در یک حوزه ای مدل Bigram عمل می کند برای بدست آوردن بهترین وزن ها می توان از گرادیان کاهشیی استفاده کرد به شرط آنکه تابع ارزیابی محدب باشد.

<حبهترین دقت دستیافته و تحلیل تاثیر پارامترها در آن>>

*** Result of evaluating bigram model***

F1-Score: 0.9971848608070066 Accuracy: 0.9971901342491414

Precision: 0.9987468671679198

Recall: 0.995627732667083

specificity: 0.9987515605493134

شکل بالا بهترین نتایج مدل را نشان می دهد که در آن $\lambda 3 = 0.75$, $\lambda 2 = 0.15$, $\lambda 1 = 0.1$, $\epsilon = 0.1$

و با توجه به توضیحات داده شده در قسمت ۲ نشان میدهد که مدل Bigram کمی بهتر از مدل سازه به توضیحات داده شده در قسمت ۲ نشان میدهد که مدل unigram عمل می کند پس باید وزن بیشتری داشته باشد یعنی $\lambda(\text{bigram}) > \lambda(\text{unigram}) > \lambda(\epsilon)$