אור קוסטה 204022487

APML ex2

השוואת המודלים:

לפי גודל סט האימון מכלל הדאטא (באחוזים) ועבור טסט על 10% שלא נצפו על ידי המודל:

baseline accuracy: 0.7901405413177096 : 10% •

HMM accuracy : 0.8736026742388843 MEMM accuracy : 0.8353752930249015

baseline accuracy : 0.8543276661514683

HMM accuracy : 0.9157830415872902 : 20% •

MEMM accuracy : 0.849175293624108

baseline accuracy: 0.8962204809316703 : 50% •

HMM accuracy : 0.9404047302397469

baseline accuracy: 0.9014413572481219 : 90% •

HMM accuracy : 0.9434150461881313

דוגמה לדגימת רצף מילים ממודל ה HMM:

(HMM) Sampling from a Generative Model

sample: ['There', 'reject', 'distorted', 'one-quarter', 'happened', "'", 'checks', '22.25', 'cultures', 'ought', 'distance', 'Each', 'formal', 'claim']

sample pos: [['EX', 'VBP', 'JJ', 'NN', 'VBD', """, 'VBZ', 'CD', 'NNS', 'MD', 'VB', 'DT', 'JJ', 'NN']]

נראה שאין היגיון מבחינת האנגלית למרות שיש קישורים שקצת מתאימים בשפה, בכל מקרה נראה שיש היגיון לא רע מבחינת התגיות כמצופה.

מודל ה MEMM:

תחילה אימנתי את המודל על פונקציית phi הבסיסית שראינו בהרצאה שמשתמשת במאפיינים של מודל הmission על ידי מתן התייחסות להסתברויות ה transmission .

התוצאה שקיבלתי היתה: 74%

לאחר מכן כתבתי פונקציה חדשה (מופיעה בקוד תחת השם phi_2)

הפונקציה מוסיפה למדדי ה transmission, emission גם התייחסות ל:

- אות גדולה בתחילת מילה
- אורך מילה קטן מ 3 בשאיפה שמילים מהסוג הזה יהיו מילות יחס קישור וכו'
- שלוש סיומות שונות שמאפיינות שם עצם, שלוש סיומות לשם תואר וסיומת אחת לפועל
 - מילה המכילה מספרים

77%: התוצאה עבור הפונקציה הנ"ל

^{**} את האימון ביצעתי על 1500 משפטים וטסט של 100 משפטים שהמודל לא ראה בתהליך הלמידה.