تمرین دوم درس روشهای آماری در پردازش زبان طبیعی سارا شاهمحمدی ۸۳۰۵۹۶۰۱۹

سوال ۱-

در حوزه سرقت علمی و ادبی و جستجوی literature، ابزارهای بسیار زیادی وجود دارد. در زیر، ابتدا به معرفی نرمافزار HelioBlast و روشهای پیادهسازی آن می پردازیم و در ادامه، معرفی کوتاهی از ابزارهای دیگر شباهت یابی متنی خواهیم آورد.

1- سرویس شباهتیابی متنی HelioBlast (با نام قدیمی etBlast) رکوردهای متنی مشابه متن ورودی را به عنوان خروجی، همراه با درصد شباهت (که در تشخیص سرقت علمی و ادبی مورد استفاده قرار می گیرد)، تحویل میدهد. با قرار دادن تنظیماتی برای این نرمافزار می توان مثلا دیتابیس خاصی را جستجو کرد یا آن را متناسب با کاربرد خود کرد.

در نسخه وب این نرمافزار، متن ورودی دریافت می شود و با عناوین و چکیده های Medline/PubMed مقایسه می شوند. طول متن ورودی باید حداکثر ۱۰۰۰ کلمه باشد؛ به همین علت نرمافزار پیشنهاد کرده که چکیده/پاراگراف جستجو کنیم. 2

بزرگترین انگیزه ساخت HelioBlast تهیه ابزاری بود که دانشجویان پزشکی به کمک آن بتوانند به راحتی جستجو کنند و به کارهای پیشین انجامشده در یک حوزه خاص دسترسی آسان داشته باشند. در زیر خلاصهای از روشهای استفاده شده برای پیاده سازی HelioBlast به اختصار آورده شده اند که گزارش خلاصه ای از مقاله تیم پیاده سازی این نرم افزار، لوییس و همکاران (۲۰۰۶) است.

¹ https://helioblast.heliotext.com

همان²

³ James Lewis, Stephan Ossowski, Justin Hicks, Mounir Errami, Harold R. Garner, Text similarity: an alternative way to search MEDLINE, *Bioinformatics*, Volume 22, Issue 18, 15 September 2006, Pages 2298–2304

به گفته لوییس و همکاران، الگوریتمهای همترازسازی 4 برای شباهت یابی در سندهایی حتی کمی طولانی کارآمد نیستند و بسیار کند عمل می کنند. به همین علت، پیاده سازی HelioBlast در دو مرحله انجام شده است: الف) در مرحله اول، از یک الگوریتم جستجوی شباهت متنی 5 استفاده می شود و ۴۰۰ سندی که بیشترین شباهت را با متن ورودی دارند، شناسایی می شوند. ب) در مرحله بعد، این ۴۰۰ سند با استفاده از روشهای همترازسازی دوباره رتبه بندی می شوند.

لوییس و همکاران می گویند در فرایند پیاده سازی و ساخت HelioBlast، در الگوریتمهای TSS شان از رویکردهایی استفاده کرده اند که پیش تر نیز به کار برده شده اند. (مانند روش سالتون (۱۹۸۳) 6) در پردازش اولیه، بردارهای کلمه-تعداد ساخته می شوند و ایست واژه ها از بردارها حذف می شوند. در زمان اجرا، یک کوئری (شامل پاراگراف یا متنی به زبان طبیعی) به سیستم داده می شود. این کوئری به یک نمایش برداری ترجمه می شود (این جا نیز ایست واژه ها حذف می شوند)، ریشه یابی می شوند و سپس با اسناد موجود در دیتابیس -به کمک یکی از روشهای اندازه گیری شباهت مانند معیار کسینوسی، معیار جاکارد و معیار دایس- و روشهای وزن دهی 7 -شامل سه روش 7 و دو نوع 8 TF*IDF مقایسه می شوند. پس از آزمایش سیستم و بررسی های بیشتر، نتیجه این بوده که معیار کسینوسی همراه با روش وزن دهی 7 TF نوع دوم بیشترین کارایی را داشته است.

الگوریتم ترازسازی HelioBlast یک الگوریتم ترازسازی نسبتا جدید است که ورودی کاربر و هر سند را ترازسازی می کند. در این الگوریتم، از یک ماتریس جابجایی استفاده می شود که هر درج/حذف هزینه

بنا به گفته لوییس و همکاران (۲۰۰۶)، سیستمهای TSS عموما سندها را به صورت فهرستی از کلمات و فراوانی آنها نمایش میدهند. این فهرست و تعداد کلمات بردارهای کلمه-تعداد یا بردار نامیده می شوند و می توانند با روشهای مختلف با هم مقایسه شوند.

لوییس و همکاران (۲۰۰۶) استفاده از دو نوع TF*IDF را گزارش کردهاند؛ نوع دوم TF*IDF تنها تغییر کوچکی در ایده اصلی می دهد و مدعی می شود آستانه /مرزی وجود دارد که افزایش تکرار یک کلمه در سند نشانگر اهمیت بیشتر آن کلمه نیست. برای اعمال این ایده در روش وزن دهی، TF به یک تابع لگاریتمی (با پایه 1/۶) داده می شود تا وزن کلماتی که فراوانی زیادی دارند به نوعی کنترل شود.

⁴ Alignment algorithms

⁵ Text Similarity Searching (TSS)

 $^{^6}$ Salton G.. , Introduction to Modern Information Retrieval , 1983 New YorkMcGraw-Hill

⁷ Weighting scheme

۱- دارد، امتیاز عدم تطبیق ، و امتیاز تطبیق برابر با وزن IDF آن کلمه است. دو الگوریتم ترازسازی وجود دارد: الف) ترازسازی کامل متنی: که در آن تمام سندهای دیتابیس (چکیدههای MEDLINE) است با ورودی کاربر ترازسازی میشوند. ب) ترازسازی جملهای: که جملات ورودی کاربر با هر جمله سند ترازسازی می کند، بیشترین مقادیر ترازسازی را ذخیره می کند و در نهایت، این مقادیر را با هم جمع می کند تا مقدار ترازسازی را برای کل سند محاسبه کند. روش دوم کارآیی بهتری داشته است. دیتابیس این نرمافزار شامل حدود ۵۰ گیگابایت فایل اکسامال است که به ۱۳ گیگابایت متن قابل جستجو فشردهسازی شده و هر عنوان، چکیده و فهرست نویسندگان را با یک بردار کلمه-تعداد (ایستواژهها حذف شدهاند) نمایش داده شده است.

این سیستم توسط ده دانشجوی پزشکی تست شده است؛ از هر دانشجو خواسته شده یک پاراگراف/قطعه متن درباره موضوعی که دربارهاش میدانند، بنویسند و به سیستم بدهند و ۳۰ سند اول نتایج را بررسی کنند. بر اساس نتایج این آزمایش، میانگین precision این سیستم 1 / 1 1 / 1 گزارش شده است و میانگین بازیابی این سیستم 1 / 1 گزارش شده است.

در زیر نمونهای از ورودی و بخشی از خروجی این نرمافزار میبینید. همان طور که مشخص است هر سند شامل یک درصد شباهت است که این درصد شباهت در شناسایی سرقت علمی مورد استفاده قرار میگیرد.

نمونهای از یک متن ورودی و بخشی از خروجی HelioBlast:

Ask HelioBLAST

Search in: Medline Would you like to add your own database? Get in touch with us.

Acquired immunodeficiency syndrome (AIDS) is a chronic, potentially life-threatening condition caused by the human immunodeficiency virus (HIV). By damaging your immune system, HIV interferes with your body's ability to fight the organisms that cause disease. HIV is a sexually transmitted infection (STI)

Submit to HelioBLAST

HelioBLAST



HelioBLAST

HelioBLAST results similar to your query

The 50 best matches found by HelioBLAST in 2.302 sec:

The placental barrier to maternal HIV infection.

by Anderson, V M in Obstetrics and gynecology clinics of North America (1997)

Abstract: Infection with HIV destroys the immune system and causes acquired immunodeficiency syndrome (AIDS). Death results from common bacterial and opportunistic infections that are rare in persons with a healthy imm system. HIV infection frequently is a fatal sexually transmitted disease that can also be transmitted from an infected mother to her offspring, More>>

Medline PMID: 9430168

HIV infection in women.

by Wenstrom, K D; Gall, S A in Obstetrics and gynecology clinics of North America (1989)

Abstract: Acquired immunodeficiency syndrome (AIDS) cripples the immune system, making the patient susceptible to a variety of infections and disorders. AIDS is caused by direct blood contact with a transmissible agent, now known as the human immunodeficiency virus (HIV). The pathophysiology, clinical disease, and treatment of HIV infection in women are discussed. More

Medline PMID: 2687749

Sexually transmitted diseases (STD) / reproductive tract infections (RTI) includingscore:0.474 acquired immunodeficiency syndrome (AIDS) / human immunodeficiency virus

by Nahar, A; Azad, A K
in Journal of preventive and social medicine: JOPSOM: a bi-annual journal of the National Institute of Preventive and Social Medicine (1999)

No Abstract Available

Analysis Tools

A few tools to do more:

Find An Expert

Score:0.482

Score: 0.476

Experts are potential reviewers, collaborators or competitors. Experts are identified from their publication history in this search.

1. Trillo-Pazos, G ★ ☆ ☆

Implicit Keywords

Implicit Keywords help identify concepts that were not originally mentioned in the query. Words are extracted from the 50 best matches found by HelioBLAST.

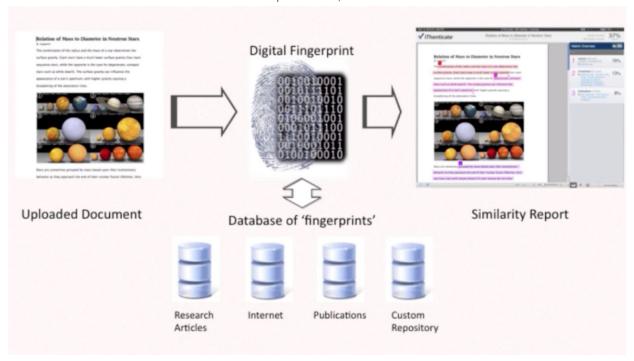
View Implicit Keywords>>

در ادامه به بررسی اجمالی نرمافزارهای دیگر شباهتیاب متن میپردازیم:

۲- iThenticate: این ابزار از معروفترین و پخته ترین ابزارهای بررسی سرقت علمی است و ژورنالهای معتبری مثل اسپرینگر و الزویر از آن استفاده می کنند. ما نتوانستیم درباره جزئیات یا روشهای دقیق مورد استفاده این نرمافزار چیزی پیدا کنیم (که با توجه به تجاری و معروف بودن آن منطقی به نظر می رسد). با این حال، در اسناد این نرمافزار اشارات کوچکی به روشهای آن شده است.

iThenticate با الگوریتمی هر متن را به یک «اثر انگشت دیجیتال» تبدیل می کند؛ که با [متون] دیتابیس کاملی مورد مقایسه قرار می گیرد -درست مانند اثر انگشت انسان- و حتی کوچکترین آثار شباهت نیز از نظرش دور نمی ماند. 9

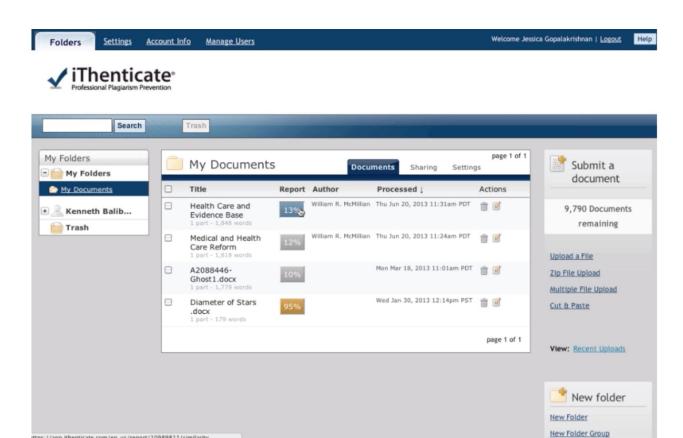
در نمودار زیر، فرآیند تشخیص شباهت در این نرمافزار ترسیم شده است:



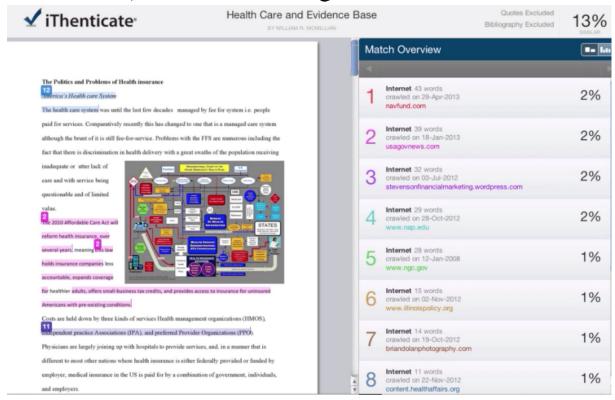
_

 $^{{\}it 9.https://www.ithenticate.com/hs-fs/hub/92785/file-227590694-pdf/docs/plagiarism-detection-misconceptions.pdf}$

در زیر نمای کلی واسط کاربری این نرم افزار را می بینید:



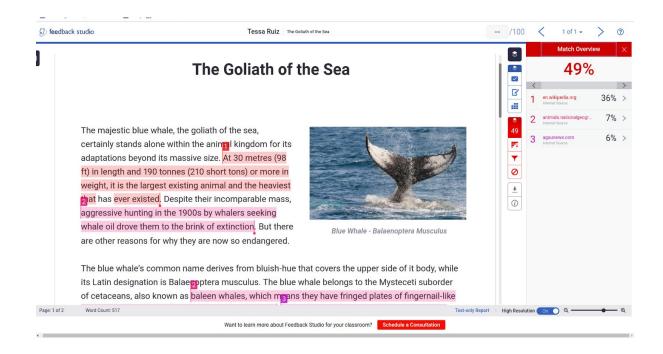
در زیر، نمونه خروجی این نرمافزار در بررسی یک مقاله را می بینید. خطوط هایلایت شده خطوط مشکوک به سرقت علمی هستند و در سمت راست، منابع احتمالی این خطوط را می بینیم:



در واقع، همان طور که انتظار می رود، این نرم افزار مثل یک موتور جستجوی بسیار پیشرفته و دقیق عمل می کند. دیتابیس آن نیز شامل تعداد زیادی مقالات ژورنالی، پایان نامه و صفحات وب است.

۳- Turnitin: این ابزار یکی از ابزارهای معروف دیگر تشخیص سرقت در متن است و مشتریان آن بیشتر دانشگاهها و موسسات آموزشیاند. دیتابیس این نرمافزار عمدتا شامل صفحات وب، ژورنالها و مقالات، و مقالات دانشجویی است. ¹¹ در صفحه بعد تصویری از نمونه خروجی این نرمافزار بر یک متن ورودی دیده می شود:

¹⁰ https://wiki.nus.edu.sg/display/cit/Turnitin+and+iThenticate+Comparison

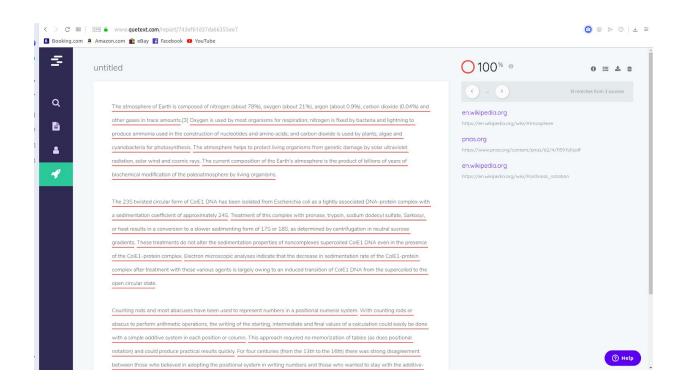


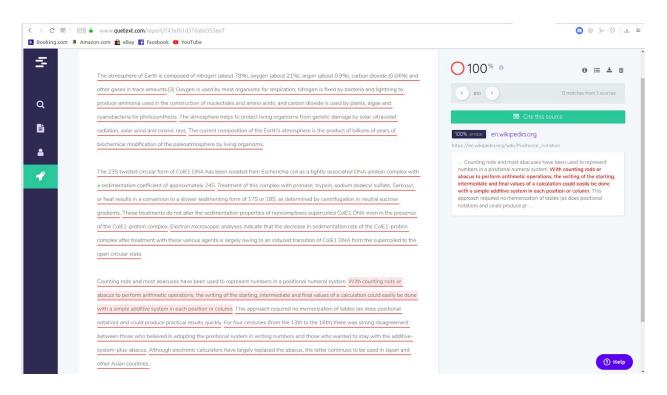
:Queuetext - F

یکی از ابزارهای تشخیص سرقت علمی در متن است. دیتابیس این ابزار عمدتا متشکل از منابع اینترنتی و کتابهای آنلاین است و شامل مقالات ژورنالی نمیشود.

این ابزار، حتی اگر برخی لغات نیز تغییر کرده باشند، نیز تا حدی قادر به تشخیص سرقت علمی در متن است، با این حال false positive در تشخیص این نرمافزار نرخ بالایی دارد. این نرمافزار با هایلایت کردن بخشهایی از متن، عدم اصالت آنها را مشخص می کند و با پلاگین مرجعدهی که دارد، کمک می کند تا کاربر منبع و مرجع بخشهای هایلایت (فاقد اصالت) شده را مشخص کند. 12 در زیر دو نمونه از خروجی این نرمافزار را می بینید. تصویر اول نشانگر تمام بخشهایی است که با منابع دیگر مطابقت داشته ند و تصویر دوم، نشان می دهد که با انتخاب بخشی از متن، می توان جزییات بیشتری درباره منبع منطبق با آن بخش پیدا کرد.

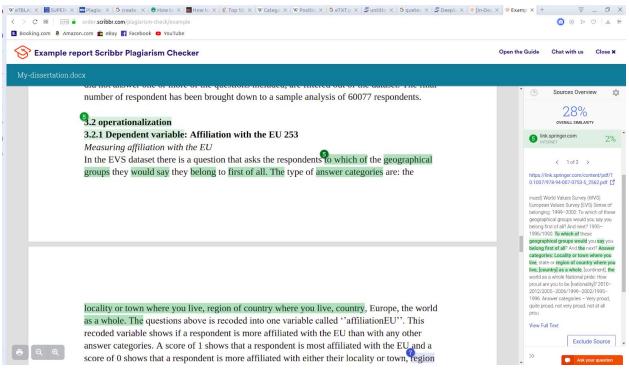
¹² https://www.scribbr.com/plagiarism/best-plagiarism-checker/





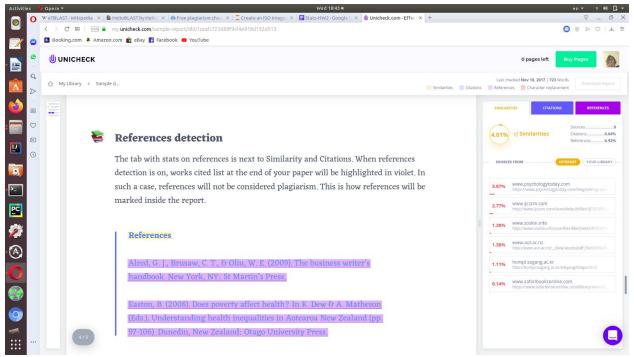
:Scribbr -a

یکی از ابزارهای تشخیص سرقت در متن است. دیتابیس این ابزار بزرگ است و شامل متون وب، مقالات ژورنالی و نشریات است. این ابزار علاوه بر یافتن شباهتهای دقیق متنی (تکرار عینی بخشی از متنی در متن دیگر)، تا حدی قادر به تشخیص متن بازنویسی شده (با کلمات اندکی متفاوت) نیز هست. گزارش آن نیز شامل بخشهای هایلایت شده (متونی که احتمال دارد از جایی برداشته شده باشند) و فهرستی از منابع (متون شبیه به متن در حال بررسی) است. ¹³ یک نمونه از خروجی این نرمافزار برای یک قطعه متن ورودی را در زیر می بینید:



:Unicheck -9

این نرم افزار نیز از دیگر نرم افزارهای شناخته شده برای تشخیص سرقت علمی و ادبی است. خروجی آن کم و بیش شبیه خروجی نرم افزارهای بالاست. نمونه خروجی این نرم افزار را در زیر می بینید:



۷- همچنین، در جستجوی اولیه درباره سیستمهای تجاری شباهتیاب متن، ای پی آی های بسیاری یافت می شود؛ برای مثال، Twinword، که یک برنامه تحلیل متنی است امکانات مختلفی از جمله تحلیل sentiment، تحلیل دیگر دارد. تحلیل sentiment، تحلیل متنی و چندین امکان دیگر دارد. شباهتیاب متنی و پندین امکان دیگر دارد. شباهتیاب متنی Twinword، میزان شباهت دو واژه، جمله یا پاراگراف را اندازه می گیرد. شکل ۱ تصویری از خروجی نسخه رایگان این برنامه است.

Rosette Text Analytics برنامه و ابزار دیگری برای تحلیل ویژگیهای متنی است که از Rosette Text Analytics استفاده می کند و یکی از امکانات آن یافتن عبارات مشابه عبارت ورودی، در زبانهای مختلف است. برای مثال، در صورتی که عبارت ورودی واژه «spy» و زبانهای مطلوب ما شامل زبان ژاپنی، آلمانی و اسپانیایی باشد، بخشی از خروجی این سیستم (مشابهترین ده عبارت به spy در زبان ژاپنی) را در شکل ۱ خواهد بود:

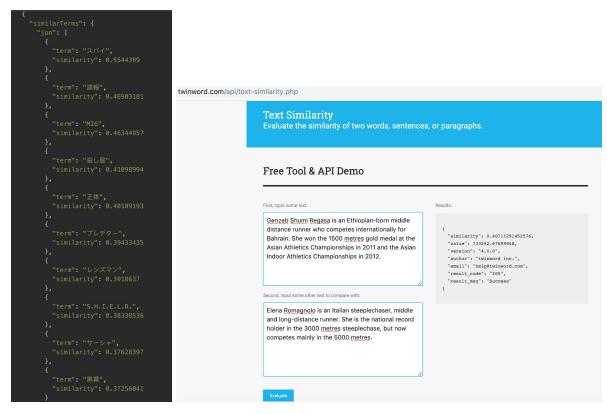


Fig. 1 - Rosette Text Analysis

Fig. 2 - Twinword API

DigitalOwl نرم افزار دیگری است چند سرویس متنی (دسته بندی، شباهت یابی و تحلیل گروه نحوی) دارد. در شکل ۳ خروجی نمونه سرویس شباهت یابی آن را می بینید:

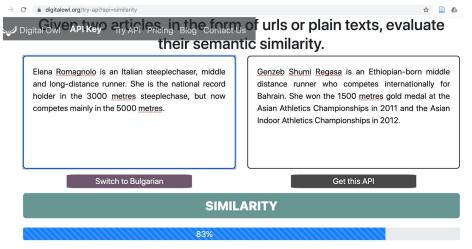


Fig. 3 - Digital Owl Text Similarity

سوال ۲-

 X_{6*2} گام ۱: ماتریس کلمه سند

(کلمات «شد»، «شده» و «نمایید»، بر اساس فهرست ایستواژه های این تمرین، از سندها حذف شده اند)

	d1	d2	q
ديروز	1	0	0
خبرى	1	1	1
منتشر	1	1	0
به	0	1	0
بخش	0	1	0
توجه	0	1	1

 $^{(+)}X = U\sum V^T$ گام ۲ (به کمک numpy): تجزیه

 V^T است. S همان V^T است و V^T است. S همان V^T است. V^T است.

k=2 می گیریم (زیرا ۳ مقدار ویژه ی دیگر برابر با صفرند) پس:

$$U_{6*2} =$$

[[-0.211 0.640]

[-0.551 0.245]

[-0.551 0.245]

[-0.341 -0.396]

[-0.341 -0.396]

[-0.341 -0.396]]

Σ_{2*2}=

[[2.497 0.]

[0. 1.328]]

$$V^{T}_{2,2} =$$

[[-0.526 -0.851]

[0.851 -0.526]]

گام ۲: محاسبه بردار سند یا بردار کلمه U_{6*2} \sum_{2*2} ماتریس \sum_{2*2} ماتریس \sum_{2*2} \sum_{2*2} ماتریس که به ترتیب در زیر آمده است:

$$U_{6*2} \sum_{2*2} =$$

[[-0.526 0.851]

[-1.376 0.325]

[-1.376 0.325]

[-0.851 -0.526]

[-0.851 -0.526]

[-0.851 -0.526]]

$\sum{}_{2*2}V_{2*2}{}^T \! = \!$

[[-1.313 -2.124]

[1.13 -0.698]]

که در واقع به معنی زیر است:

-0.526	ديروز
0.851	

-1.376	خبرى
0.325	

-1.376	منتشر
0.325	

-0.851	به
-0.526	

-0.851	بخش
-0.526	

-0.851	توجه
-0.526	

-1.313	d1
1.13	

-2.124	d2
-0.698	

۵- گام (استفاده): محاسبه شباهت پرسش «توجه خبری» به اسناد:

محاسبه بردار پرسش→

(۱) مى توانىم ميانگين بگيريم:

q1 = ([-0.851, -0.526] + [-1.376, 0.32]) / 2 = [-1.1135, -0.1004]

$$q = \sum^{-1} U^{T} dnew$$
 استفاده کنیم که در این صورت: $q = \sum^{-1} U^{T} dnew$ الله $q = [0.4 \quad 0. \quad]$ [0. 0.753]] $U^{T} = [[-0.211 \quad -0.551 \quad -0.551 \quad -0.341 \quad -0.341 \quad -0.341]$ [0.64 0.245 0.245 -0.396 -0.396 -0.396]] $U^{T} = [0.64 \quad 0.245 \quad 0.245 \quad -0.396 \quad -0.396]$ $U^{T} = [0.64 \quad 0.245 \quad 0.245 \quad -0.396 \quad -0.396]$ $U^{T} = [0.64 \quad 0.245 \quad 0.245 \quad -0.396]$ $U^{T} = [0.64 \quad 0.245 \quad 0.245 \quad -0.396]$ $U^{T} = [0.64 \quad 0.245 \quad 0.245 \quad -0.396]$ $U^{T} = [0.64 \quad 0.245 \quad 0.245 \quad -0.396]$ $U^{T} = [0.64 \quad 0.245 \quad 0.245 \quad -0.396]$ $U^{T} = [0.64 \quad 0.245 \quad 0.245 \quad -0.396]$ $U^{T} = [0.64 \quad 0.245 \quad 0.245 \quad -0.396]$

یا

cosineSim(d1, q2) = d2.1 / |d2||2| = 0.524

cosineSim(d2, q2) = d2.1 / |d2||2| = 0.9999596996393096

سوال ۳-

کلاسی به نام SimilarityDetector ساختیم که آدرس پیکره را برای ساختن شی و مقداردهی اولیه دریافت میکند. این کلاس دو ویژگی دارد: IDF کلمات پیکره (idf) و آدرس فایل پیکره. در زیر توضیح مختصری درباره هر متد میدهیم:

- متد normalize: این متد نرمالسازی متن را انجام می دهد. پارامتر text متن ورودی است، پارامتر text می removeStopWords و removePunc که مقادیر بولی می پذیرند، به ترتیب، علائم سجاوندی و ایستواژهها را از متن حذف می کنند.
 - متد removeStopwords: این متد در متد normalize_ فراخوانی می شود و وظیفه حذف ایستواژه ها را بر عهده دارد.
- متد prepareSentenceSet: پیکره را از فایل میخواند و در اطلاعات آن را در لیستی از تاپلها برمی گرداند؛ به شکل زیر:

[(s11, s21, similarity), (s12, s22, similarity), ...]

- متد outputNormalizeCorpus: اسم فایل خروجی را دریافت می کند و جملات پیکره را، بعد از نرمالسازی و حذف ایستواژهها، در فایل خروجی می ریزد.
- متد selectLexicon: واژگان یپکره را (بعد از نرمالسازی پیکره و حذف ایستواژهها) در فایل Dic.txt می ریزد.
- متد computeTFSimilarity: دو پارامتر ورودی s1 و s2 معادل جمله اول و جمله دوم هستند. این تابع ابتدا دو جمله ورودی را نرمال می کند، تقطیع می کند و شباهت کسینوسی و شباهت جاکاردی آنها را بر اساس بردار TF نرمال شده آنها محاسبه می کند و شباهتها را به صورت یک تایل دوتایی برمی گرداند.
- متد computeIDF: پیکره نرمال شده را به عنوان ورودی می گیرد و IDF هر کلمه را محاسبه می کند.
- متد computeTFIDFSimilarity: مانند متد computeTFIDFSimilarity. دو جمله ورودی می گیرد و شباهت را بر اساس معیار کسینوسی و جاکارد، به کمک روش وزن دهی TFIDF محاسبه می کند.

- متدهای computeAverageTFSimilarity و computeAverageTFIDFSimilarity: این دو متد، به ترتیب با روشهای وزندهی computeAverageTFIDFSimilarity و معیار شباهت جاکارد و کسینوسی، میانگین شباهت را در پیکره اندازه می گیرند.
- متد computeCorrelationCoefficient: این متد به کمک کتابخانه numpy ضریب همبستگی نتایج را با داده واقعی محاسبه می کند.
 - متد computeCorrelationCoefficientFromScratch: این متد نیز کار متد قبل را انجام می دهد؛ منتها بدون کمک کتابخانه numpy ضریب همبستگی را محاسبه می کند.

الف)

پیکره نرمال شده (یکسان سازی کاراکترها و حذف ایستواژه ها و کاراکترهای نالازم) در فایل normalizedSimilarityCorpusSample.csv ذخیره شدند. فایل Dic.txt نیز حاوی واژگان پیکره است.

<u>(</u>ب

ر.ک. متد computeTFSimilarity و computeTFSimilarity

میانگین شباهت جاکارد با TF	میانگین شباهت کسینوسی با TF
./199	./517

*** شباهت جاکارد با استفاده از فرمول جاکارد موجود در اسلایدها یعنی jaccard similarity(d1, d2) = d1.d1/|d1| + |d1| - d1.d2 محاسبه شده است. با این حال، این معیار شباهت را می توان به شیوه دیگری نیز محاسبه کرد؛ برای مثال پکیج scipy شباهت جاکارد را با فرمول زیر محاسبه می کند:

jaccard similarity(d1, d2) = Σ ($a_i == b_i \neq 0$) / Σ ($a_i \neq 0$ or $b_i \neq 0$) که البته بیشتر مناسب بردارهای باینری است؛ زیرا در این روش، اگر a_i مثلا برابر با ۱ باشد، که البته بیشتر مناسب بردارهای ندارد و اشتراک در هر دو مورد صفر است.

ج)

 $. compute Average TFIDF Similarity \ \, compute TFIDF Similarity \ \, . \\$

میانگین شباهت	میانگین شباهت جاکارد با
کسینوسی با TFIDF	TFIDF
./۴٧	./٣۶٢

د)

ر.ک. متد computeCorrelationCoefficientFromScratch و/یا .computeCorrelationCoefficient

	TF	TFIDF
کسینوسی	0.645	0.768
جاكارد	0.589	0.757

ضریب همبستگی

شباهت کسینوسی با روش وزن دهی TFIDF بیشترین همبستگی را با داده اصلی دارند و در رتبه دوم، شباهت جاکارد با روش وزن دهی TFIDF است. در نتیجه، روش وزن دهی TFIDF برتری قابل توجهی نسبت به روش وزن دهی TF دارد؛ این نتیجه منطقی به نظر می رسد؛ زیرا در TFIDF، ما دو ویژگی از متن استخراج کرده ایم و اطلاعات بیشتری را در محاسبه شباهت دخیل کرده ایم در حالی که در TF، تنها یک ویژگی از متن در دست داریم.

در روش وزن دهی TF نیز مانند TFIDF، ضریب همبستگی شباهت کسینوسی در مقام اول و شباهت جاکارد در مقام دوم است. در نتیجه، می توان گفت بین دو معیار محاسبه شباهت نیز، معیار کسینوسی عملکرد بهتری داشته است.

سوال ۴-

- کلاس NaiveBayesTextClassfier شامل متدهای:
 - normalize_ (۱): برای نرمال سازی (مانند سوال ۳)
- removeStopwords_ (۲): برای حذف ایستواژهها (مانند سوال ۳)
- ۳) splitTrainTest: برای جداسازی دادگان آموزش و آزمون. دادگان آموزش در پوشه ZebRa (که در آدرس روت پروژه قرار دارد) باقی میمانند و دادگان تست به پوشهای به نام Test منتقل می شوند.
 - ۴) mergeCategoryFiles: برای مرج کردن و به هم چسباندن فایلهای یک موضوع. هر موضوع هم ششت فایل برای آموزش سیستم دارد؛ این هشت فایل یکی می شوند و در پوشه MergedCats قرار می گیرند.
- ۵) calculateConditionalProbabilities: این متد احتمالهای شرطی موردنیاز برای مدل بیزی ساده را محاسبه می کند.
- وا یک است؛ این متد احتمالهای محاسبه شده در متد شماره ۵ را به یک فایل جیسونی منتقل می کند. کلیدهای این فایل موضوعها (۷ کلید) و مقادیر این کلیدها یک دیکشنری است؛ این دیکشنری حاوی کلمات و احتمالهای آنها به شرط موضوعات است. این احتمالها در فایل probs.json ذخیره شدهاند.
 - loadConditionlProbsJson (۷: این متد احتمالها را از فایل probs.json میخواند.
 - ۸) classifyTestDoc: این متد با گرفتن آدرس فایل تست و مدل احتمالاتی شرطی، موضوع سند را مشخص می کند.
 - evaluate: این متد ماتریس درهم ریختگی را می سازد و چاپ می کند. صحت (precision) و بازخوانی کلی را با دو شیوه میانگین گیری ریز و میانگین گیری درشت محاسبه می کند و همچنین، صحت و بازخوانی را برای هر کلاس به صورت مجزا گزارش می دهد.
 - ** هنگام ساختن مدل و همچنین هنگام دسته بندی سند تست، کلمات به کمک ریشه یاب کتابخانه هضم ریشه یابی می شوند و بعد احتمال ریشه کلمات محاسبه می شود.

الف)

با استفاده از متدهای بالا واژگان استخراج شد و احتمالها محاسبه شد. در صورتی که کلمهای در داده تست باشد که در واژگان موجود نباشد، آن کلمه کنار گذاشته می شود.

(ب

خروجی متد evaluate در زیر آمده است؛ این متد وظیفه ساختن ماتریس درهمریختگی و محاسبه صحت و بازخوانی -به صورت کلی با میانگین گیری ریز و درشت و همچنین به تفکیک کلاس- را به عهده دارد.

اندیسهای i و j ماتریس نیز که در یک دیکشنری ذخیره شدهاند، چاپ شدهاند. یعنی خانه اول سطر و ستون ماتریس ما کلاس «ادیان»، خانه دوم کلاس «مسائل راهبردی»، خانه سوم کلاس «ورزشی» و ... است.

صحت و بازخوانی کلی با دو روش میانگین گیری ریز و درشت نیز در انتها آمده است.

```
Matrix Indices:
{ادبان': 0, 'مسائل راهبردي ابران': 1, 'ورزشي': 2, 'سياسي': 3, 'اقتصادي': 4, 'فناوري': 5, 'اجتماعي': 6'}
Confusion Matrix:
[[2. 0. 0. 0. 0. 0. 0.]
 [0. 1. 0. 0. 0. 1. 0.]
 [0. 0. 2. 0. 0. 0. 0.]
 [0. 0. 0. 2. 0. 0. 0.]
 [0. 0. 0. 1. 1. 0. 0.]
 [0. 0. 0. 0. 0. 2. 0.]
 [0. 0. 0. 0. 0. 0. 2.]]
:ادیان
Precision: 1.000
                        Recall: 1.000
                                        F-Score: 1.000
:مسائل راهبردي ايران
Precision: 1.000
                        Recall: 0.500
                                         F-Score: 0.667
ورزشى:
Precision: 1.000
                        Recall: 1.000
                                        F-Score: 1.000
Precision: 0.667
                        Recall: 1.000
                                        F-Score: 0.800
:اقتصادی
Precision: 1.000
                        Recall: 0.500
                                         F-Score: 0.667
:فناوري
Precision: 0.667
                        Recall: 1.000
                                         F-Score: 0.800
:اجتماعي
Precision: 1.000
                        Recall: 1.000
                                         F-Score: 1.000
Overall Micro Precision: 0.857
Overall Micro Recall: 0.857
Overall Micro F-score:0.857
Overall Macro Precision: 0.905
Overall Macro Recall: 0.857
Overall Macro F-score: 0.880
```