ترم دوم سال تحصیلی ۰۲ – ۰۱

هوش محاسباتي





یکی از مسائل مهم در ارتباطات پیامکی، شناسایی پیامکهای جعلی از واقعی است. برای توسعه سامانهای که بتواند صحت پیامکها را شناسایی کند (spam filtering)، یک مجموعه داده از پیامکهای جعلی و واقعی می تواند برای آموزش سامانه در یک فرآیند بهینه سازی مورد استفاده قرار گیرد. با توجه به حساسیت موجود در شناسایی برخی پیامکها به عنوان جعلی که ممکن است منجر به عدم ارسال آنها برای گیرنده شود، لازم است روند شناسایی پیامکهای جعلی به صورت شفاف و مشخص قابل توضیح باشد. از طرف دیگر تصمیم گیری در مورد جعلی بودن یک پیامک به دلیل ابهام در معانی و مفاهیم بکار رفته در آن دارای عدم قطعیت زیادی است. با در نظر گرفتن این محدودیتها، در توسعه این سامانه تصمیم گرفته شده از یک پایگاه قوانین میشود. دسته بندی معمولاً به عنوان سامانه های دسته بند یادگیر شناخته می شود.

وظیفه اصلی دانشجویان در این پروژه توسعه چنین پایگاه قوانینی برای دستهبندی پیامکها به جعلی و واقعی با توجه به خصوصیات توضیحات داده شده در بخشهای بعدی است. در بخش ۱ مسأله و جزئیات آن به صورت دقیق تر تشریح شده است. در بخش ۲ مساله و معادی که باید تحویل داده شود را توضیح داده است. مهلت محویل این پروژه تا پایان روز جمعه ۱۲ خرداد است.

1 - تشريح مسئله

هدف از این پروژه توسعه یک پایگاه قوانین فازی و استفاد<mark>ه از استدلال تقریبی^۵ برای</mark> دستهبندی پیامکها است. هر قانون در این پایگاه برای نگاشت نمونههای منطبق با شرایط توصیف شده توسط یک <mark>مقداردهی برای متغیرهای زبانی^۶ به</mark> یک دسته به کار گرفته میشود. نمونهای از چنین قانونی به صورت زیر است:

If
$$X_1$$
 is A_{1i} and X_2 is A_{2j} and ... and X_n is A_{nk} Then $Y = 0$ (1)

که در آن X_i X_i متغیرهای زبانی مسأله بوده و هر کدام مرتبط با یکی از ویژگیهایی است که برای توصیف پیامک در نظر گرفته شده است. هر یک از این متغیرها دارای مجموعهای از مقادیر زبانی است که با استفاده از مجموعههای فازی تعریف میشوند: گرفته شده است. هر یک از این متغیر X_i نشان دهنده دسته بوده و دارای یکی از دو مقدار X_i (واقعی) و X_i است. شکل X_i مثالی از یک متغیر زبانی با مقادیر X_i Medium ،Low و High که بر روی مجموعه جهانی اعداد حقیقی در بازه X_i تعریف شدهاند را نشان میدهد.

¹ Spam

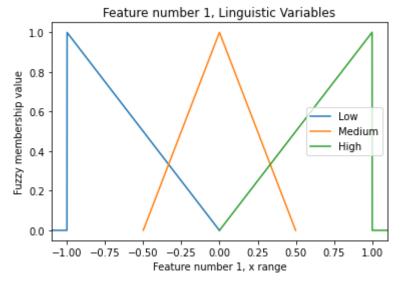
² Rule Base

³ Classification

⁴ Learning Classifier Systems

⁵ Approximate Reasoning

⁶ Linguistic Variable



شکل ۱. مقادیر زبانی در نظر گرفته شده برای یک ویژگی

پس از استخراج ویژگیهای هر پیامک به صورت ترد^۷، در مرحله فازی سازی ^۸ میزان تطابق مقدار هر ویژگی با مقادیر زبانی مختلف متغیر مربوط به آن ویژگی بدست میآید (از محاسبه درجه عضویت مقدار آن ویژگی در مجموعههای فازی هر یک از مقادیر). مثلاً اگر مقدار مشاهده شده برای ویژگی ۱ (در مثال شکل ۱) 0.25- باشد، میزان تطابق آن با مقادیر Medium ،Low و النجمیع (در مثال شکل ۱) 0.5- باشد، میزان تطابق آن با مقادیر میزان تطابق شرطهای متغیر زبانی مربوط به ویژگی ۱ به ترتیب برابر با 0.5- 0.50 و 0 است. بر این اساس می توان با تجمیع میزان تطابق شرطهای مختلف یک قانون میزان تطابق کلی آن قانون با یک ورودی را تعیین کرد. رابطه زیر میزان تطابق کلی قانون نشان داده شده در رابطه ۱ را با استفاده از عملگر ضرب جبری برای تجمیع نشان می دهد.

$$g_R(\mathbf{x}^{(p)}) = \mu_{A_{1i}}(x_1^{(p)}) \times \mu_{A_{2j}}(x_2^{(p)}) \times \dots \times \mu_{A_{nk}}(x_n^{(p)})$$
 (2)

این روند برای هر یک از قوانین موجود در پایگاه انجام شده و می<mark>زان تطاب</mark>ق کلی هر یک از آنها با ورودی محاسبه می شود. در این صورت می توان با تجمیع میزان تطابق قوانین مرتبط با هر یک از دسته ها (در این مسأله فقط دسته 0 و 1)، دسته ای که دارای تطابق بیشتری با ورودی است را مطابق روابط زیر برای آن ورودی در نظر گرفت.

$$g_c(\mathbf{x}^{(p)}) = \sum_{R_j \in class(c)} g_{R_j}(\mathbf{x}^{(p)})$$
(3)

$$\hat{y}(\mathbf{x}^{(p)}) = \arg\max_{c \in \{0,1,\dots\}} g_c(\mathbf{x}^{(p)})$$
(4)

برای توسعه پایگاه قوانینی که به این شکل به کار گرفته می شود، در این پروژه از مجموعه داده SMS spam collection که از پایگاه 1 قابل دسترسی است استفاده می شود. این مجموعه داده دارای 1 داده متنی است که به یکی از دو دسته خروجی

⁷ Crisp

⁸ Fuzzification

⁹ Aggregation

¹⁰ https://archive.ics.uci.edu/ml/datasets/SMS+Spam+Collection

متعلق هستند. پایگاه قوانین باید به شکلی طراحی شود که با دادههای موجود در این مجموعه داده تطبیق پیدا کند. پارامترهای قابل تطبیق برای اَموزش پایگاه قوانین در بخش ۲ مشخص شدهاند. ? where

با توجه به فضای پیچیده حاصل از مقادیر مختلف برای پارامترهای چنین پایگاه قوانینی، از الگوریتمهای تکاملی برای بهینهسازی در روند آموزش سامانه استفاده می شود. در این رویکرد، به علت غیرقطعی بودن قوانین، کیفیت (برازندگی) هر قانون ایجاد شده در پایگاه قوانین را می توان با توجه به ضریب اطمینان ((CF)) آن قانون در هنگام دسته بندی مشخص کرد که مرتبط با درجه تطابق کلی قانون برای نمونههای هر دسته است:

$$f_c(R_j) = \sum_{\boldsymbol{x}^{(p)}: \boldsymbol{y}^{(p)} = c} g_{R_j}(\boldsymbol{x}^{(p)})$$
 (5)

$$CF(R_j) = \frac{f_{y_j}(R_j) - f^{neg}(R_j)}{\sum_{c \in \{0,1,\dots\}} f_c(R_j)}$$
(6)

$$f^{neg}(R_j) = \frac{1}{r-1} \sum_{c \neq y_j} f_c(R_j)$$
 (7)

در صورت کسر داده شده در رابطه $f_{v_j}(R_j)$ نشان دهنده درجه تطابق کلی نمونههای آموزشی دسته تعیین شده در خروجی قانون R_j با هر یک از کلاسهای دیگر است. مقدار r در رابطه r نشان دهنده تعداد کل دستهها است.

در این پروژه ویژگیهای $TF-IDF^{12}$ از متن پیامکهای موجود در مجموعه داده در روند پیشپردازش استخراج می شود (به فایل کد پیوست مراجعه کنید)، هر چند انواع دیگری از ویژگیها به این منظور قابل استفاده است. با توجه به تعداد زیاد این ویژگیها، در روند پیشپردازش تعداد آنها کاهش می یابد تا ایجاد پایگاه قوانین ساده تر شود. برای کاهش ابعاد ویژگیها دو رویکرد در نظر گرفته شده است: ۱) انتخاب ویژگی^{۱۲} که به انتخاب زیرمجموعهای از ویژگیهای مهمتر می پردازد و در این پروژه از معیار اطلاعات متقابل $(100)^{11}$ برای شناسایی چنین ویژگیهایی استفاده شده است: ۲) استخراج ویژگی که ویژگیهای جدیدی از روی ویژگیهای اولیه ایجاد می کند و در این پروژه از روش تحلیل مؤلفههای اصلی $(100)^{11}$ به این منظور استفاده شده است. پیاده سازی هر دو روش در فایل کد پیوست موجود است. دانشجویان باید پایگاه قوانین فازی را با توجه به ویژگیهای بدست آمده پس از پیشپردازش متون توسعه دهند.

۲ - ملاحظاتی که در حل مسئله باید در نظر گرفته شوند

الف) مدلسازی زبانی مناسب برای ۵ ویژگی مهمتر بدست آمده از پیش پردازش متون را با شرایط زیر بدست آورید:

• هر متغیر زبانی (متناظر با هر یک از ویژگیها) میتواند بین ۳ تا ۵ مقدار زبانی داشته باشد

¹¹ Certainty Factor

¹² Term Frequency – Inverse Document Frequency

¹³ Feature Selection

¹⁴ Mutual Information

¹⁵ Principal Components Analysis

- هر مقدار زبانی می تواند با یکی از چهار مجموعه فازی زیر نشان داده شود:
 - (s > 0)مجموعه فازى مثلثى متساوى الساقين \circ

$$\mu_{iso-tri}(x) = \max\left(\min\left(\frac{x-m}{s}, \frac{m-x}{s}\right), 0\right)$$

(|s| > 0) مجموعه فازی ذوزنقهای قائمالزاویه (|s| > 0

$$\mu_{rect-trap}(x) = \max\left(\min\left(\frac{x-m}{s},1\right),0\right)$$

$$\mu_{gaussian}(x) = e^{-\frac{1}{2}\left(\frac{x-m}{s}\right)^2}$$

مجموعه فازی سیگموئید
$$\mu_{sigmoid}(x)=rac{1}{1+e^{-rac{x-m}{s}}}$$

• M هر مجموعه فازی دارای دو یارامتر M و S است

ب) بر اساس مدل سازی زبانی انجام شده قوانین فازی دستهبندی را با توجه به شرایط زیر بدست آورید:

- 🧚 برای هر قانون باید قسمت شرط آن با تعیین یکی از مقادیر برای هر متغیر زبانی تعیین شود
- o هر یک از مقادیر به صورت مستقیم یا نفی شده (negated) می تواند در قانون بکار گرفته شود
 - ۰ ممکن است برخی متغیرها در یک قانون بکار نروند
 - برای هر قانون یکی از دستهها به عنوان خروجی تعیین شود
- تعداد قوانین پایگاه محدود است (اما هدف انتخاب زیرمجموعه بهینه از قوانین نیست بلکه دستیابی به قوانینی که بتواند عمليات دسته بندي را با عملكرد مناسب انجام دهد كافي است)

پ) مؤلفههای اصلی الگوریتم تکاملی مورد استفاده برای تطبیق پارامترهای این پایگاه قوانین ف<mark>ازی شامل روش نمایش رامحلها،</mark> تابع هدف، روش انتخاب، عملگرهای تغییر، روش مقداردهی اولیه جمعیت، اندازه جمعیت و شرایط توقف باید به صورت کامل و صريح مشخص شوند.

ت) دلیل انتخاب هر یک از مؤلفهها در الگوریتم تکاملی را بیان کنید.

ث) برای سنجش عملکرد سامانه دستهبندی مجموعه دادهها را به دو قسمت آموزشی و آزمایشی تقسیم کرده و علاوه بر نحوه بهبود عملکرد روی دادههای آموزشی در حین بهینهسازی، نتیجه عملکرد مجموعه قوانین نهایی را روی دادههای آزمایشی گزارش کنید. برای تقسیم مجموعه داده به دو قسمت می توانید از تابع آماده train_test_split در کتابخانه sklearn استفاده کنید^{۱۶}.

ج) نتیجه نهایی مدلسازی زبانی و مجموعه قوانین فازی بدست آمده را مشخص کنید.

چ) نحوه دسته بندی یکی از داده ها را با مشخص کردن قوانین بکار رفته در روند استنتاج آن و میزان تطابق آنها توضیح دهید.

¹⁶ https://scikit-learn.org/stable/modules/generated/sklearn.model_selection.train_test_split.html

ح) تأثیر تعداد قوانین موجود در پایگاه را با بررسی حداقل ۳ اندازه مختلف در بازه [۵۰۰، ۵۰۰] برای اندازه پایگاه بررسی کنید. خ) تأثیر استفاده از عملگر ضرب جبری بجای عملگر استاندارد min برای تجمیع قسمتهای مختلف شرط قوانین را در عملکرد کلی سامانه دستهبندی بررسی کنید.

د) تأثیر استفاده از دو روش کاهش بعد ارائه شده (انتخاب ویژگی و استخراج ویژگی) را در عملگرد کلی سامانه دستهبندی بررسی کنید.

۳ - مواردی که باید تحویل داده شود

- فایل(های) کد برنامه مورد استفاده برای پیادهسازی پروژه در یک پوشه به نام Code
- استفاده از کتابخانه آماده برای بخش الگوریتم تکاملی تمرین مجاز بوده اما قسمت فازی باید از ابتدا 17 ییادهسازی شود و استفاده از کتابخانه آماده نمرهای ندارد.
 - هرگونه کپی کد یا گزارش چه از فضای اینترنت و چه از گروههای دیگر نمره منفی خواهد داشت.
- میزان مشارکت هر فرد گروه در پروژه باید به صورت شفاف مشخص باشد. هر یک از اعضای گروه باید به
 کلیات روش حل مسئله و نیز جزییات آن بخشی از پروژه که مسئولیتش را به عهده داشته اند تسلط کافی
 داشته باشد. این مورد به صورت ارائه حضوری مورد ارزیابی قرار خواهد گرفت.
 - فایل گزارش با نام Doc.pdf شامل موارد زیر:
 - نتایج حل مسئله به همراه ملاحظات مشخص شده در بخش ۲
 - تشریح و تحلیل نتایج به دست آمده از نظر شما
 - هر گونه توضیح اضافی در مورد نحوه انجام پروژه
 - * دقت کنید که گزارش شما حتما باید به صورت یک گزارش فنی باشد.
- فایلهای کد و گزارش را به صورت یک فایل فشرده در قالب ZIP و با نام CI_PR3_Names تحویل دهید (به جای Names نام خانوادگی اعضای گروه را قرار دهید).
 - پاسخها باید از طریق سایت درس در کوئرا ارسال شوند.

مهلت تحویل این پروژه تا پایان روز جمعه ۱۲ خرداد خواهد بود.

موفق باشيد