



دانشگاه صنعتی شریف

دانشکده مهندسی کامپیوتر

پایان نامه به عنوان تحقق بخشی از شرایط دریافت درجه‌ی کارشناسی ارشد
گرایش مهندسی نرم افزار

مدل پیش بینی خطا مبتنی بر معیارهای جهش

نگارش

علی محبی

استاد راهنما

دکتر سید حسن میریان حسین آبادی

شهریور ۱۳۹۷

بِسْمِ اللَّهِ الرَّحْمَنِ الرَّحِيمِ

تصویب نامه

به نام خدا
دانشگاه صنعتی شریف
دانشکده‌ی مهندسی کامپیوتر

پایان نامه‌ی کارشناسی ارشد

عنوان: مدل پیش بینی خطا مبتنی بر معیارهای جهش
نگارش: علی محبی

کمیته‌ی ممتحنین:

امضاء.....	دکتر سید حسن میریان حسین آبادی	استاد راهنما:
امضاء.....	دکتر <نام استاد مدعو ۱>	استاد مدعو:
امضاء.....	دکتر <نام استاد مدعو ۲>	استاد مدعو:
تاریخ:		



اظهارنامه (اصالت متن و محتوای رساله‌ی دکتری)

عنوان رساله: _____

نام استاد راهنما: _____ نام استاد راهنمای هم‌کار: _____ نام استاد مشاور: _____
این جانب _____ اظهار می‌دارم:

۱. متن و نتایج علمی ارایه‌شده در این رساله اصیل بوده و منحصرأ توسط این جانب و زیر نظر استادان (راهنما، هم‌کار و مشاور) نام‌برده‌شده در بالا تهیه شده است.

۲. متن رساله به این صورت در هیچ جای دیگری منتشر نشده است.

۳. متن و نتایج مندرج در این رساله، حاصل تحقیقات این جانب به عنوان دانشجوی دکتری دانشگاه صنعتی شریف است.

۴. کلیه‌ی مطالبی که از منابع دیگر در این رساله مورد استفاده قرار گرفته، با ذکر مرجع مشخص شده است.

نام دانشجو: _____

تاریخ:

امضاء:

نتایج تحقیقات مندرج در این رساله و دستاوردهای مادی و معنوی ناشی از آن (شامل فرمول‌ها، نرم‌افزارها، سخت‌افزارها و مواردی که قابلیت ثبت اختراع دارد) متعلق به دانشگاه صنعتی شریف است. هیچ شخصیت حقیقی یا حقوقی بدون کسب اجازه از دانشگاه صنعتی شریف حق فروش و ادعای مالکیت مادی یا معنوی بر آن یا ثبت اختراع از آن را ندارد. همچنین کلیه‌ی حقوق مربوط به چاپ، تکثیر، نسخه‌برداری، ترجمه، اقتباس و نظایر آن در محیط‌های مختلف اعم از الکترونیکی، مجازی یا فیزیکی برای دانشگاه صنعتی شریف محفوظ است. نقل مطالب با ذکر ماخذ بلامانع است.

نام استادان راهنما: _____ نام دانشجو: _____

تاریخ:

امضاء:

تاریخ:

امضاء:

تقدیم به پدر و مادر مهربانم که همواره پشتیبان و مایه‌ی دلگرمی در تمام مراحل زندگی بوده‌اند.

قدردانی

از زحمات استاد فرهیخته دکتر سیدحسن میریان حسین آبادی که راهنما و راهگشای اینجانب در انجام این پایان نامه بوده اند، بدین وسیله تقدیر و تشکر می نمایم. همچنین از زحمات دوست گرانقدرم مهران ریواده که با راهنمایی خویش مرا یاری نمودند، تشکر می کنم. لازم است در اینجا از زحمات دوست عزیزم خشایار اعتمادی که در همفکری و کمک به من نقش مهمی داشته اند، قدردانی به عمل آورم.

مدل پیش بینی خطا مبتنی بر معیارهای جهش

چکیده

توسعه دهندگان نرم افزار از طریق گزارش خطا در سیستم های ردگیری خطا و یا شکست در آزمون نرم افزار متوجه حضور خطا می شوند و پس از آن به جستجوی محل خطا و درک مشکل نرم افزار می پردازند. کشف زود هنگام خطاها موجب صرفه جویی در زمان و هزینه می شود و فرآیند اشکال زدایی را تسهیل می بخشد. ابزارهای آماری نوین امکان ساخت و بهره برداری از مدل های پیش بینی را فراهم می سازند. اصلی ترین جزء مدل های پیش بینی، معیارهای نرم افزار می باشد و با به کارگیری معیارهای نوین و موثر می توان به مدل های کارا تر دست پیدا کرد. در این پژوهش از معیارهای فرآیند و معیارهایی که بر اساس تحلیل جهش ساخته شده اند استفاده شده عملکرد مدل های حاصل ارزیابی شده اند. علاوه بر بکارگیری معیارهای جهش در کنار معیارهای فرآیند دو دسته معیار جدید به نام های معیارهای فرآیند مبتنی بر جهش و معیارهای ترکیبی جهش-فرآیند نیز جهت به کارگیری در ساخت مدل های پیش بینی معرفی شده اند. نتایج ارزیابی نشان می دهد معیارهای جهش می تواند به قدرت پیش بینی معیارهای فرآیند بیافزاید. معیارهای فرآیند مبتنی بر جهش علاوه بر داشتن قدرت پیش بینی بهتر از معیارهای جهش عمل نمی کنند. همچنین معیارهای ترکیبی جهش-فرآیند بهبود قابل توجهی را در عملکرد مدل های پیش بینی ایجاد می کنند.

کلیدواژه ها: پیش بینی خطا، آزمون نرم افزار، معیارهای جهش، معیارهای فرآیند.

سرخ‌ها

۱	سرآغاز	۱
۱	۱.۱ تعاریف مقدماتی	۱
۳	۲.۱ بیان مسئله	۳
۴	۳.۱ ساختار پایانه	۴
۵	۲ مرور پژوهش‌های حوزه‌ی پیش‌بینی خطا و آزمون جهش	۵
۵	۱.۲ پیش‌بینی خطا	۵
۵	۱.۱.۲ فرآیند پیش‌بینی خطا	۵
۶	۲.۱.۲ اندازه‌های ارزیابی	۶
۱۰	۳.۱.۲ معیارهای پیش‌بینی خطا	۱۰
۱۴	۴.۱.۲ مدل‌های پیش‌بینی خطا	۱۴
۱۵	۵.۱.۲ درشت‌دانگی پیش‌بینی	۱۵
۱۵	۲.۲ آزمون جهش و کاربردهای آن	۱۵
۱۸	۱.۲.۲ مکان‌یابی خطا	۱۸
۱۹	۲.۲.۲ مدل‌های یادگیری و جهش‌یافته‌ها	۱۹
۲۰	۳.۲ جمع‌بندی مطالعات پیشین	۲۰
۲۳	۳ معیارهای جهش و فرآیند	۲۳
۲۳	۱.۳ معیارهای جهش و فرآیند	۲۳
۲۷	۲.۳ معیارهای جهش مبتنی بر فرآیند	۲۷
۲۸	۳.۳ معیارهای ترکیبی جهش-فرآیند	۲۸
۳۱	۴ مورد مطالعاتی	۳۱
۳۱	۱.۴ طراحی آزمایش	۳۱

۳۱	آشنایی با ابزارها و مجموعه داده	۲.۴
۳۲	مجموعه داده defect4j	۱.۲.۴
۳۴	ابزار Major	۲.۲.۴
۳۸	کتابخانه‌ی Jgit	۳.۲.۴
۳۸	چهارچوب Hibernate	۴.۲.۴
۳۸	نکات پیاده‌سازی پروژه	۳.۴
۴۰	رویکرد اول: معیارهای فرآیند در کنار جهش	۴.۴
۴۰	استخراج اطلاعات مربوط به ثبت‌های حاوی خطا	۱.۴.۴
۴۲	انتخاب پرونده‌های سالم	۲.۴.۴
۴۳	استخراج معیارهای فرآیند	۳.۴.۴
۴۸	استخراج معیارهای جهش	۴.۴.۴
۵۱	رویکرد دوم: معیارهای فرآیند مبتنی بر جهش	۵.۴
۵۳	رویکرد سوم: معیارهای ترکیبی جهش-فرآیند	۶.۴

۵ ارزیابی

۵۵	ارزیابی معیارهای فرآیند و جهش	۱.۵
۵۸	ارزیابی معیارهای فرآیند مبتنی بر جهش	۲.۵
۵۸	مرحله‌ی اول	۱.۲.۵
۶۰	مرحله‌ی دوم	۲.۲.۵
۶۲	ارزیابی معیارهای ترکیبی فرآیند-جهش	۳.۵

۶ نتیجه‌گیری و کارهای آتی

پیوست‌ها

آ ساخت مدل‌های پیش‌بینی و ارزیابی

ب آماده‌سازی رایانه به عنوان سرور

۷۵	تنظیمات پایگاه داده	۱.ب
۷۵	ارتباط با اینترنت	۲.ب

ب.۳ رفع مشکل آی پی پویا^۱ ۷۶

ب.۴ ارتباط با ترمینال ۷۶

ب.۵ ساخت و اجرای پروژه ی جاوا ۷۷

کتاب نامه ۷۹

واژه نامه انگلیسی به فارسی ۸۲

واژه نامه فارسی به انگلیسی ۸۵

¹Dynamic

فهرست جدول‌ها

۱.۱	ماتریس درهم‌ریختگی	۳
۱.۲	فرمول‌های محاسبه‌ی معیارهای ارزیابی	۷
۲.۲	جدول مشخصات پژوهش‌های مرور شده در حوزه‌ی پیش‌بینی خطا	۲۲
۱.۳	معیارهای فرآیند [۲۰]	۲۴
۲.۳	معیارهای جهش [۲۹]	۲۵
۱.۴	عملیات‌های موجود در defects4j	۳۲
۲.۴	پروژه‌های موجود در defects4j	۳۳
۱.۵	مقایسه‌ی معیارهای فرآیند به تنهایی و به همراه جهش	۵۶
۲.۵	مقادیر زیر نمودار ROC معیارهای فرآیند و به همراه جهش	۵۸
۳.۵	نتایج پیش‌بینی خطای معیارهای فرآیند مبتنی بر جهش - مرحله‌ی اول	۵۹
۴.۵	مقادیر زیر نمودار ROC معیارهای فرآیند مبتنی جهش	۶۰
۵.۵	نتایج پیش‌بینی خطای مدل حاصل از بکارگیری تمامی معیارها	۶۱
۶.۵	مقادیر زیر نمودار ROC تمامی معیارها	۶۲
۷.۵	مقایسه‌ی معیارهای فرآیند و معیارهای ترکیبی جهش-فرآیند	۶۳
۸.۵	مقادیر زیر نمودار ROC معیارهای فرآیند و معیارهای ترکیبی جهش-	۶۵

فهرست شکل‌ها

۱.۲	فرآیند پیش‌بینی خطا [۴]	۶
۲.۲	نمونه‌ای از نمودار ROC [۵]	۹
۳.۲	نمودار موثر بودن از نظر هزینه [۷]	۱۰
۴.۲	نمونه‌ای از جهش‌یافته‌های یک برنامه [۲۶]	۱۷
۱.۴	اجرای دستور info در defects4j	۳۴
۲.۴	نمونه کد MML در Major	۳۵
۳.۴	اجرای عملیات جهش برای یک پرونده	۳۶
۴.۴	نمونه‌ای از پرونده‌ی mutants.log	۳۷
۵.۴	اجرای تحلیل جهش	۳۷
۶.۴	نتایج خروجی تحلیل جهش	۳۸
۷.۴	نمایی از مخزن نرم‌افزاری	۴۰
۸.۴	نمایی از جدول محتوای انتشارها	۴۲
۹.۴	نمایی از جدول محتوای اطلاعات پرونده‌های حاوی خطا	۴۲
۱۰.۴	نمایی از جدول محتوای اطلاعات پرونده‌های سالم	۴۳
۱۱.۴	نمایی از جدول اطلاعات ثبت‌ها	۴۴
۱۲.۴	نمایی از جدول تغییرات پرونده‌ها در ثبت‌ها	۴۵
۱۳.۴	نمایی از جدول مشارکت‌کنندگان در ویرایش پرونده‌ها	۴۶
۱۴.۴	نمایی از جدول معیارهای فرآیند	۴۸
۱۵.۴	پرونده‌ی mml ساخته شده جهت تولید جهش‌یافته‌ها	۵۰
۱۶.۴	نمایی از جدول نتایج تحلیل جهش	۵۱
۱۷.۴	نمایی از جدول تعداد جهش‌یافته‌های متمایز در انتشارها	۵۲
۱۸.۴	نمایی از جدول نتایج تحلیل جهش در انتشارها	۵۳

۱.۵	نمودارهای ROC معیارهای فرآیند و به همراه جهش	۵۷
۲.۵	نمودارهای ROC معیارهای فرآیند، فرآیند و جهش، فرآیند مثبتی بر جهش	۶۰
۳.۵	نمودارهای ROC معیارهای جهش و فرآیند و تمامی معیارها	۶۲
۴.۵	نمودارهای ROC معیارهای فرآیند و به همراه جهش	۶۴

فصل ۱

سرآغاز

سامانه‌های نرم‌افزاری بسیار فراگیر شده‌اند و زندگی امروزی را ارتقا داده‌اند. در نتیجه کاربران کیفیت نرم‌افزار بالایی را تقاضا می‌کنند. کشف و برطرف کردن خطاها پرهزینه است و مدل‌های پیش‌بینی خطا از طریق اولویت‌دهی به فعالیت‌های تضمین کیفیت موجب افزایش بازدهی می‌گردند. پیش‌بینی خطا از سال ۱۹۹۲ تا کنون یک زمینه‌ی فعال تحقیقاتی بوده است. محققان همواره به دنبال روش‌هایی بوده‌اند که پیش‌بینی خطا را با کیفیت بهتری انجام دهند و یا دامنه‌ی کاربرد آن را گسترش بخشند.

به منظور افزایش کارایی پیش‌بینی خطا محققان معیارهای نوینی را ارائه داده‌اند [۱]، سعی داشته‌اند محدودیت‌های یادگیری ماشین را تقلیل بخشند [۲] و یا روش‌های بروزتری را به منظور دسته‌بندی^۱ به کار گیرند [۳].

۱.۱ تعاریف مقدماتی

در این قسمت چند اصطلاح رایج در مبحث پیش‌بینی خطا و مورد استفاده در پایانامه نوشته شده است.

- مورد آزمون^۲:

یک مورد آزمون متشکل است از مقادیر ورودی‌های آزمون، نتایج مورد انتظار که با اجرای برنامه تحت آزمون یک یا چند عملکرد آنرا ارزیابی می‌کند.

- سامانه‌ی کنترل نسخه^۳:

این سامانه تغییرات اعمال شده بر روی یک یا چندین پرونده^۴ را ذخیره می‌کند تا در آینده بتوان یک نسخه‌ی خاص را بازخوانی کرد.

¹Classification

²Test Case

³Version Control System

⁴File

• ثبت^۵:

ذخیره‌ی تغییرات ایجاد شده بر روی پرونده‌ها در سامانه‌ی کنترل نسخه را ثبت می‌نامند. یک ثبت را می‌تواند معادل یک نسخه از برنامه در نظر گرفت که البته این نسخه می‌تواند ناکامل باشد.

• انتشار^۶:

انتشار به معنی توزیع نسخه‌ی نهایی یک نرم‌افزار است که قابل استفاده برای کاربر می‌باشد. یک انتشار ممکن است نسخه‌ای از یک برنامه‌ی جدید باشد و یا ارتقاء یافته‌ی نرم‌افزار موجود باشد. قبل از یک انتشار معمولاً به ترتیب نسخه‌های *آلفا*^۷ و *بتا*^۸ توزیع می‌شود.

• ماتریس درهم‌ریختگی^۹:

در زمینه‌ی یادگیری ماشین، به خصوص مسئله‌ی دسته‌بندی، یک ماتریس درهم‌ریختگی یک جدول است که اجازه می‌دهد عملکرد یک الگوریتم تصویرسازی گردد. هر سطر از ماتریس نشان دهنده‌ی نمونه‌هایی است که پیش‌بینی شده‌اند در حالی که هر ستون نمونه‌ها در کلاسهای واقعی را نشان می‌دهند (یا بالعکس). این ماتریس با توجه به این واقعیت نامگذاری شده است که اجازه می‌دهد به سادگی مشخص شود که آیا یک سیستم دو کلاس را با هم اشتباه گرفته است یا خیر. ماتریس درهم‌ریختگی برای دسته‌بندی دو کلاس فرضی (آ) و (ب) در جدول ۱.۱ آمده است.

در این جدول نمونه‌هایی که در دسته‌ی آ قرار می‌گیرند مثبت در نظر گرفته شده‌اند. این ماتریس از چهار عنصر اصلی تشکیل شده است که در زیر شرح داده شده‌اند.

- مثبت واقعی^{۱۰}: تعداد نمونه‌هایی را نشان می‌دهد که به درستی در دسته‌ی آ پیش‌بینی شده‌اند.

- مثبت اشتباه^{۱۱}: تعداد نمونه‌هایی را نشان می‌دهد که در دسته‌ی آ پیش‌بینی شده‌اند اما در واقع در دسته‌ی ب قرار دارند.

- منفی اشتباه^{۱۲}: تعداد نمونه‌هایی را نشان می‌دهد که در دسته‌ی ب پیش‌بینی شده‌اند اما در واقع در دسته‌ی آ قرار دارند.

⁵Commit

⁶Release

⁷Alpha

⁸Beta

⁹Confusion Matrix

¹⁰True Positive (TP)

¹¹False Positive (FP)

¹²False Negative (FN)

- منفی واقعی^{۱۳}: تعداد نمونه‌هایی را نشان می‌دهد که به درستی در دسته‌ی ب پیش‌بینی شده‌اند.

جدول ۱.۱: ماتریس درهم‌ریختگی

دسته‌ی واقعی			
دسته‌ی ب	دسته‌ی آ		
مثبت اشتباه	مثبت واقعی	دسته‌ی آ	دسته‌ی پیش‌بینی شده
منفی واقعی	منفی اشتباه	دسته‌ی ب	

۲.۱ بیان مسئله

آزمون نرم‌افزار اصلی‌ترین فعالیت تیم تضمین کیفیت می‌باشد. آزمون نرم‌افزار می‌تواند تا ۵۰ درصد هزینه‌ی تولید نرم‌افزار را به خود اختصاص دهد. هدف از پیش‌بینی خطا افزایش بازدهی این فرآیند می‌باشد. حال با بهبود پیش‌بینی خطا می‌توان به دستیابی به این هدف کمک نمود. به منظور پیش‌بینی خطا معیارهایی در سطح مورد نظر استخراج می‌گردد. منظور از سطح مورد نظر سطوح مختلف برنامه مانند زیرسیستم، بسته^{۱۴}، پرونده و تابع می‌باشد. سپس با استفاده از دسته‌بندی، خطا دار بودن یا نبودن قطعه‌ی مورد بررسی پیش‌بینی می‌شود. یک دسته از معیارهای مورد استفاده در این زمینه معیارهای فرآیند است و معیارهای جهش نیز به تازگی در این راستا استفاده شده‌اند. این پایانامه قصد دارد تا بررسی کند که معیارهای جهش در کنار فرآیند چه میزان در پیش‌بینی خطا تاثیر گذار است و همچنین بر اساس مفاهیم تحلیل جهش معیارهای جدیدی ارائه دهد تا پیش‌بینی خطا بهبود یابد.

با توجه به اینکه معیارهای جهش به تازگی در پیش‌بینی خطا مورد استفاده قرار گرفته‌اند لازم است تا تحقیقات بیشتری در مورد آنها صورت گیرد و عملکرد آنها از ابعاد مختلف مورد بررسی قرار گیرد. همچنین با بررسی مطالعات پیشین نقاط ضعف و قوت معیارهایی که تا کنون ارائه شده‌اند مورد بررسی قرار می‌گیرد. در این پایانامه عملکرد معیارهای فرآیند و جهش مورد بررسی بیشتری قرار می‌گیرند و با توجه به نقاط ضعف و قدرت معیارهای قبلی، معیارهایی ارائه شده تا بخشی از نقاط ضعف را پوشش دهند و به پیش‌بینی بهتری بیانجامند.

¹³True Negative (TN)

¹⁴Package

۳.۱ ساختار پایانامه

این پایانامه در ۶ فصل تهیه گردیده است. در فصل ۲ به مرور مطالعات پیشین پرداخته می‌شود که در قسمت ۱.۲ مباحث مربوط به پیش‌بینی خطا از جمله فرآیند پیش‌بینی، معیارهای ارزیابی، معیارهای پیش‌بینی و مدل‌های پیش‌بینی بررسی می‌شوند. در قسمت ۲.۲ مباحث مربوط به آزمون جهش بررسی شده‌اند و در قسمت ۳.۲ مطالعات مروری جمع‌بندی شده‌اند. در فصل ۳ معیارهای مورد استفاده و ارائه شده در این پایانامه معرفی می‌شوند. در فصل ۴ پنج پروژه‌ی صنعتی مورد مطالعه قرار گرفته‌اند و در فصل ۵ معیارها مورد ارزیابی قرار گرفته‌اند. در فصل ۶ مباحث مطرح شده در این پایانامه جمع‌بندی شده و کارهای آتی شرح داده شده است.

فصل ۲

مرور پژوهش‌های حوزه‌ی پیش‌بینی خطا و آزمون جهش

۱.۲ پیش‌بینی خطا

در این قسمت ابتدا نحوه‌ی پیش‌بینی خطا به طور کلی شرح داده می‌شود. سپس معیارهای متداول جهت ارزیابی مدل‌های پیش‌بینی بررسی می‌شوند. همانطور که اشاره شد جهت پیش‌بینی لازم است که معیارهای از کد استخراج شود این معیارها به دو دسته‌ی کلی معیارهای کد و معیارهای فرآیند تقسیم می‌گردند. معیارهای مختلف معرفی شده در پژوهش‌های مختلف معرفی می‌شوند. در انتها از مدل‌های که جهت پیش‌بینی استفاده می‌گردد بازبینی می‌شوند.

۱.۱.۲ فرآیند پیش‌بینی خطا

اکثریت پژوهش‌های پیش‌بینی خطا از روش‌های یادگیری ماشین استفاده کرده‌اند. اولین گام در ساخت مدل پیش‌بینی تولید داده‌هایی با استفاده از آرشیوهای نرم‌افزاری همانند سامانه‌های کنترل نسخه مانند گیت^۱، سیستم‌های ردگیری مشکلات مانند جیرا^۲ و آرشیو ایمیل‌ها است. هر یک از این داده‌ها بر اساس درشت‌دانی پیش‌بینی می‌توانند نمایانگر یک سیستم، یک قطعه‌ی^۳ نرم‌افزاری، بسته، فایل کد منبع، کلاس و یا تابع باشد. مقصود از داده یک بردار ویژگی حاوی چندین معیار (یا ویژگی) می‌باشد که از آرشیوهای نرم‌افزاری استخراج شده و دارای برجسب سالم و خطا/درو یا تعداد خطاها است. پس از تولید داده‌ها با استفاده از معیارها و برجسب‌ها می‌توان به پیش‌پردازش داده‌ها پرداخت (مانند انتخاب معیار) که البته این امر اختیاری می‌باشد. پس از بدست آوردن مجموعه‌ی نهایی داده‌ها یک مدل پیش‌بینی را آموزش می‌دهیم که می‌تواند پیش‌بینی کند

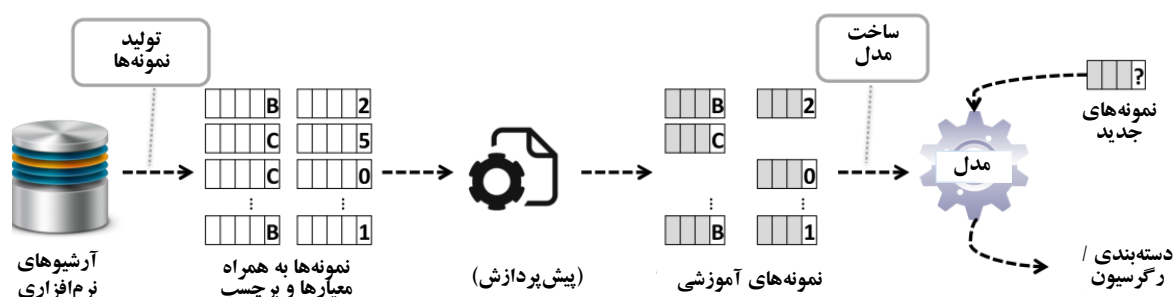
¹Git

²Jira

³Component

یک داده‌ی جدید حاوی خطا است یا خیر. تشخیص *خطا خیز*^۴ بودن داده معادل دسته‌بندی دوتایی^۵. مقصود از دسته‌بندی دوتایی، دسته‌بندی عناصر مجموعه‌ی داده شده به دو گروه مجزا می‌باشد. همچنین پیش‌بینی تعداد خطاها معادل رگرسیون^۶ می‌باشد. منظور از رگرسیون فرآیند آماری است که در آن با استفاده از متغیرهای مستقل سعی می‌شود متغیر وابسته تخمین زده شود که در اینجا متغیرهای مستقل معیارهای پیش‌بینی خطا و معیار وابسته تعداد خطاها می‌باشد.

در شکل ۱.۲ فرآیند پیش‌بینی خطا نشان داده شده است. داده‌ها نمونه‌هایی هستند که می‌توانند خطا دار و بدون خطا بودن (B = buggy یا C = clean) و یا تعداد خطا را نشان دهند. لازم به ذکر است که در یک مدل پیش‌بینی تنها از یک نوع از این داده‌ها استفاده می‌شود.



شکل ۱.۲: فرآیند پیش‌بینی خطا [۴]

۲.۱.۲ اندازه‌های ارزیابی

معیارهای ارزیابی را می‌توان به دسته‌ی کلی معیارهای دسته‌بندی و رگرسیون تقسیم کرد. معیارهای دسته‌بندی را می‌توان با استفاده از ماتریس درهم‌ریختگی محاسبه نمود. در ماتریس درهم‌ریختگی پیش‌بینی خطا، عناصر به صورت زیر تعریف می‌شوند. همچنین نحوه‌ی محاسبه‌ی معیارها در جدول ۱.۲ آمده است.

- مثبت واقعی: تعداد داده‌های حاوی خطا که به درستی تشخیص داده شدند
- مثبت اشتباه: تعداد داده‌های سالم که به عنوان خطا دار پیش‌بینی شدند
- منفی اشتباه: تعداد داده‌های سالم که به درستی تشخیص داده شدند
- منفی واقعی: تعداد داده‌های حاوی خطا که به عنوان داده‌ی سالم پیش‌بینی شدند

^۴Bug-proneness

^۵Binary Classification

^۶Regression

جدول ۱.۲: فرمول‌های محاسبه‌ی معیارهای ارزیابی

نام معیار	نام لاتین	نحوه‌ی محاسبه	توضیح
نرخ مثبت اشتباه	False Positive Rate (PF)	$\frac{FP}{TN + FP}$	نسبت تعداد داده‌هایی که به اشتباه خطادار پیش‌بینی شده‌اند به تعداد کل داده‌های بدون خطا
صحت	Accuracy	$\frac{TP + TN}{TP + FP + TN + FN}$	نسبت تعداد پیش‌بینی‌های درست به تعداد کل پیش‌بینی‌ها
دقت	Precision	$\frac{TP}{TP + FP}$	نسبت تعداد داده‌هایی که به درستی خطادار پیش‌بینی شده‌اند به تعداد کل داده‌هایی که خطادار پیش‌بینی شده‌اند
بازخوانی	Recall (PD)	$\frac{TP}{TP + FN}$	نسبت تعداد داده‌هایی که به درستی خطادار پیش‌بینی شده‌اند به تعداد کل داده‌های خطادار
معیار اف	F-Measure	$\frac{2 \times Precision \times Recall}{Precision + Recall}$	از آنجا که در بین معیارهای دقت و بازخوانی مصالحه وجود دارد معیار اف ترکیبی از آن دو را در نظر می‌گیرد

در ادامه به بررسی و تحلیل هر یک از این معیارها پرداخته می‌شود.

- نرخ مثبت اشتباه: نام دیگر این معیار احتمال/خطا اشتباه^۷ می‌باشد. هر چقدر که یک مدل پیش‌بینی به اشتباه داده‌ها را خطادار پیش‌بینی کند مقدار این معیار بیشتر می‌شود تا جایی که اگر مدل پیش‌بینی هیچ داده‌ای را بدون خطا پیش‌بینی نکند مقدار آن یک می‌شود و اگر داده‌ای را به اشتباه حاوی خطا معرفی نکند مقدار معیار صفر می‌شود.

- صحت: این معیار نسبت تعداد پیش‌بینی‌های مثبت واقعی و منفی واقعی را به تعداد کل پیش‌بینی‌ها می‌سنجد. با این حال صحت نمی‌تواند در مواردی که مجموعه داده‌های نامتوازن وجود دارد معیار مناسبی داشته باشد. به عنوان مثال اگر در یک مجموعه داده ۱۰ درصد از داده‌ها حاوی خا باشد آنگاه مدلی که همواره داده‌ها را بدون خطا پیش‌بینی می‌کند این معیار مقدار ۹۰ درصد می‌گیرد در صورتی که این مدل مناسب نیست.

- دقت: نام دیگر این معیار ارزش/پیش‌بینی مثبت^۸ می‌باشد. این معیار نشان دهنده‌ی آن است که به چه

^۷Probability of False Alarm (PF)

^۸Positive Predictive Value

میزان داده‌های پیش‌بینی شده به عنوان خطادار درست پیش‌بینی شده است. در صورتی که همه‌ی داده‌هایی که خطادار معرفی شده‌اند در واقعیت نیز حاوی خطا باشد این معیار مقدار یک می‌یابد.

- بازخوانی: این معیار مشخص می‌کند که چه مقدار از داده‌هایی که باید به عنوان خطادار معرفی می‌شدند در واقع توسط مدل خطادار پیش‌بینی شده‌اند. زمانی که این معیار برابر یک می‌باشد بدان معنی است که تمام داده‌های حاوی خطا شناسایی شده‌اند. البته ممکن است برخی داده‌های بدون خطا نیز خطا دار پیش‌بینی شوند و همچنان معیار بازخوانی مقدار یک را داشته باشد. همانطور که در جدول ۱.۲ مشخص شده است بین دقت و بازخوانی یک مصالحه^۹ وجود دارد. این بدان معنی است که اغلب می‌توان یکی را به هزینه‌ی کاهش دیگری افزایش داد.

- معیار اف: از آنجا که در محاسبه‌ی این معیار از ترکیب دقت و بازخوانی استفاده می‌شود از معایب بررسی جداگانه این دو معیار کاسته می‌شود. در برخی موارد اهمیت دقت و بازخوانی یکسان نیست که باید از نوع دیگری از معیار اف استفاده که دارای وزن‌دهی می‌باشد.

دو اندازه دیگر نیز که در پژوهش‌ها کاربرد دارند عبارتند از مساحت زیر منحنی^{۱۰} و مساحت زیر منحنی هزینه-اثر بخشی^{۱۱}. در محاسبه‌ی مساحت زیر منحنی از نمودار مشخصه‌ی عملکرد دریافت‌کننده^{۱۲} استفاده می‌شود. در این نمودار محورهای عمودی و افقی را به ترتیب بازخوانی و نرخ مثبت کاذب تشکیل می‌دهد. با تغییر آستانه‌ی تصمیم^{۱۳} برای یک مدل می‌توان میزان بازخوانی و نرخ مثبت کاذب را تغییر داده و بدین ترتیب منحنی را رسم نمود. منظور از آستانه‌ی تصمیم مرزی است که یک مدل یک داده را حاوی خطا پیش‌بینی می‌کند یا سالم. به عنوان مثال زمانی که آستانه برابر ۳۰ درصد است در صورتی که یک داده به احتمال ۳۱ درصد حاوی خطا باشد آن داده به عنوان خطادار پیش‌بینی می‌شود.

یک مدل بی‌نقص دارای مساحت زیر نمودار ۱ است. مدل بی‌نقص مدلی است که تمام پیش‌بینی‌ها را به درستی انجام می‌دهد. این مدل در برخورد با داده‌ی حاوی خطا ۱۰۰ درصد احتمال می‌دهد که حاوی خطا است و برای داده‌ی سالم صفر درصد احتمال می‌دهد حاوی خطا است. اگر بخواهیم منحنی را برای مدل بی‌نقص رسم

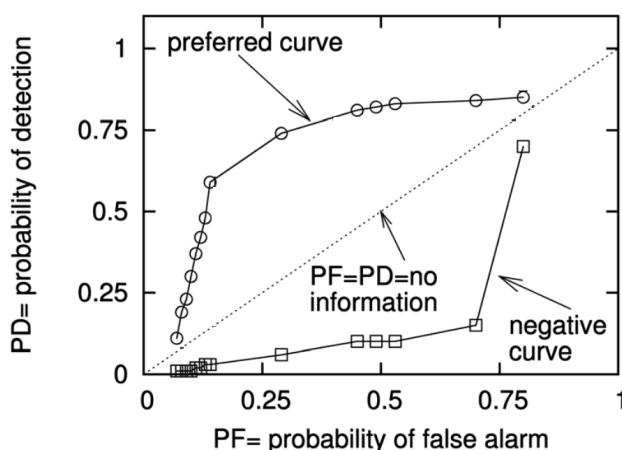
^۹Trade-off

^{۱۰}Area under curve (AUC)

^{۱۱}Area under cost-effectiveness curve(AUCEC)

^{۱۲}Receiver Operating Characteristic

^{۱۳}Decition Threshold



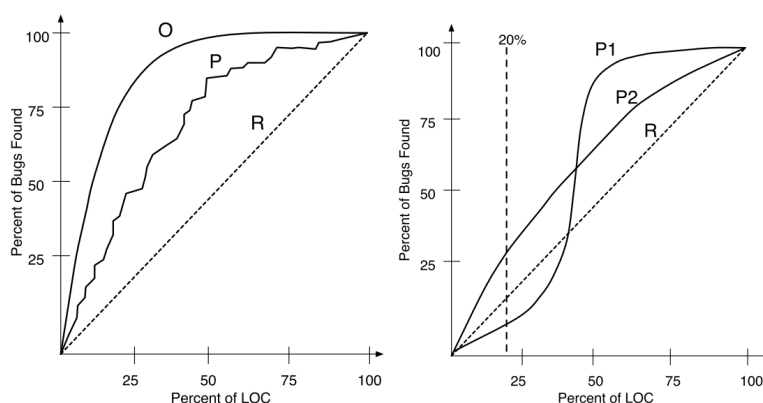
شکل ۲.۲: نمونه‌ای از نمودار ROC [۵]

کنیم در ابتدا آستانه را برابر یک در نظر گرفته می‌شود. در نتیجه همه‌ی داده‌ها بدون خطا دسته‌بندی می‌شوند. در این حالت نرخ مثبت اشتباه برابر صفر است زیرا هیچ داده‌ای به اشتباه خطادار معرفی نشده. بازخوانی نیز صفر است چون هیچ داده‌ای به درستی خطادار پیش‌بینی نشده. پس منحنی از نقطه‌ی صفر و صفر آغاز می‌شود. زمانی که آستانه اندکی از یک کمتر شود مدل همه‌ی پیش‌بینی‌ها را به درستی انجام می‌دهد و نرخ مثبت اشتباه برابر صفر و بازخوانی برابر یک خواهد بود. در نتیجه نقطه‌ی دیگر بر روی منحنی در بالا سمت چپ منحنی است. با کمتر کردن آستانه تغییری در محل نقطه ایجاد نمی‌شود تا زمانی که آستانه به صفر برسد. در این حالت همه‌ی داده‌ها خطادار پیش‌بینی می‌شوند. نرخ مثبت اشتباه برابر یک خواهد شد چون هیچ داده‌ای سالم پیش‌بینی نشده است و بازخوانی برابر یک خواهد بود چون همه‌ی داده‌هایی که باید خطادار پیش‌بینی می‌شدند خطادار پیش‌بینی شده‌اند. در نتیجه نقطه‌ی دیگر در بالا راست نمودار خواهد بود و مساحت زیر نمودار برابر یک خواهد بود.

برای یک مدل تصادفی منحنی از مبدا به نقطه‌ی (۱,۱) رسم خواهد شد. یک نمونه از منحنی مشخصه‌ی عملکرد دریافت‌کننده در شکل ۲.۲ آمده است.

مساحت زیر منحنی هزینه-اثربخشی معیاری است که تعداد خطوطی از برنامه که توسط تیم تضمین کیفیت و یا توسعه دهندگان نیاز است بررسی و آزمون شود را در نظر می‌گیرد. منظور از بررسی بازبینی کد جهت یافتن خطا بدون استفاده از روش‌های مرسوم آزمون نرم‌افزار می‌باشد. ایده‌ی موثر بودن از نظر هزینه برای مدل‌های

پیش‌بینی خطا برای اولین بار توسط آریشلم و همکاران [۶] ارائه گردید. موثر بودن از نظر هزینه به این معنا است که چه تعداد خطا با بررسی و یا آزمون n درصد اول خطوط می‌توان یافت. به عبارت دیگر اگر یک مدل پیش‌بینی خطا بتواند تعداد خطای بیشتری را با بررسی و تلاش در آزمون کمتر، نسبت به باقی مدل‌ها بیابد می‌توان گفت که تاثیر آن از نظر هزینه بیشتر است. دو منحنی در قسمت راست شکل ۳.۲ برای دو مدل پیش‌بینی مختلف آمده است. هر دو مدل دارای سطح زیر نمودار یکسانی هستند اما زمانی که ۲۰ درصد اول محور افقی در نظر گرفته می‌شود مدل P_2 کارایی بهتری دارد. نمودار سمت چپ مدل‌های تصادفی، عملی^{۱۴} و بهینه را نشان می‌دهد.



R = random P = practical O = optimal

شکل ۳.۲: نمودار موثر بودن از نظر هزینه [۷]

معیارهایی که برای ارزیابی نتایج حاصل از روش رگرسیون به کار گرفته می‌شوند بر اساس همبستگی^{۱۵} میان تعداد خطاهای پیش‌بینی شده و خطاهای واقعی محاسبه می‌شوند. نماینده‌ی این معیارها را می‌توان همبستگی اسپیرمن، پیرسون و R^2 دانست [۴].

۳.۱.۲ معیارهای پیش‌بینی خطا

معیارهای پیش‌بینی خطا نقش مهمی را در ساخت مدل پیش‌بینی ایفا می‌کنند. اکثریت معیارهای پیش‌بینی خطا را می‌توان به دو دسته‌ی کلی تقسیم کرد: معیارهای کد و معیارهای فرآیند. معیارهای کد می‌توانند به طور مستقیم از کدهای منبع موجود جمع‌آوری شوند در حالی که معیارهای فرآیند از اطلاعات تاریخی که در مخازن نرم‌افزاری مختلف آرشیو شده‌اند استخراج می‌گردند. نمونه‌ای از این مخازن نرم‌افزاری سیستم‌های کنترل نسخه و سیستم‌های ردگیری خطا است. معیارهای فرآیند از نظر هزینه موثرتر از سایر معیارها هستند [۸]. در برخی از

¹⁴Practical

¹⁵Correlation

مقالات نیز معیارهای پیش‌بینی خطا به سه دسته‌ی: معیارهای کد منبع سنتی، معیارهای شیء‌گرایی و معیارهای فرآیند تقسیم شده‌اند [۹].

معیارهای کد

معیارهای کد تحت عنوان *معیارهای محصول*^{۱۶} نیز شناخته می‌شوند و میزان پیچیدگی کد را می‌سنجند. فرض *زمینه‌ای*^{۱۷} آنها این است که هرچه کد پیچیده‌تر باشد خطاخیزتر است. برای اندازه‌گیری پیچیدگی کد پژوهش‌گران معیارهای مختلفی را ارائه داده‌اند که در ادامه مهم‌ترین آنها معرفی خواهند شد.

- **معیار اندازه:** معیارهای "اندازه" اندازه‌ی کلی و حجم کد را می‌سنجند. نماینده‌ی این معیارها "تعداد خطوط" می‌باشد و اولین بار توسط *آکیاما*^{۱۸} [۱۰] ارائه شد. *هالستد*^{۱۹} [۱۱] چندین معیار اندازه بر اساس تعداد عملگرها و عملوندها ارائه داده است و در مقاله‌ی [۱۲] مورد بازنگری قرار گرفته است.

- **معیار پیچیدگی حلقوی:** مک‌کیب^{۲۰} معیارهای پیچیدگی حلقوی^{۲۱} را پیشنهاد داد که این معیار با استفاده از تعداد گره‌ها، یالها و قطعات متصل در گراف جریان کنترلی^{۲۲} کد منبع محاسبه می‌گردد [۱۳]. این معیارها نشان می‌دهند که راه‌های کنترلی به چه میزان پیچیده هستند. باوجود اینکه جز اولین معیارها بوده است همچنان در پیش‌بینی خطا کاربرد دارد [۱۴].

- **معیار شیء‌گرایی:** با ظهور زبان‌های شیء‌گرایی و محبوبیت آنها معیارهای کد برای این زبان‌ها ارائه شد تا فرآیند توسعه بهبود یابد. نماینده‌ی معیارهای شیء‌گرایی *چد/مبرو* و *کمرر*^{۲۳} می‌باشند [۱۵]. این معیارها با توجه به خصیصه‌های زبان‌های شیء‌گرا مانند وراثت، زوجیت^{۲۴}، همبستگی^{۲۵} طراحی شده‌اند. بجز معیارهای معیارهای شیء‌گرایی دیگری نیز بر اساس حجم و کمیت کد منبع پیشنهاد داده شده‌اند. مشابه معیارهای *اندازه*، معیارهای شیء‌گرایی تعداد نمونه‌های یک کلاس، توابع را می‌شمارند.

¹⁶Product Metrics

¹⁷Ground Assumption

¹⁸Akiyama

¹⁹Halstead

²⁰McCabe

²¹Cyclomatic Complexity

²²Control Flow

²³Chidamber and Kemerer (CK)

²⁴Coupling

²⁵Cohesion

معیارهای فرآیند

در ادامه تعدادی از معیارهای فرآیند بررسی می‌شوند که در این دسته شاخص محسوب می‌شوند.

- **تغییر نسبی کد:** ناگاپان و بال^{۲۶} هشت معیار تغییر نسبی کد را ارائه داده‌اند [۱۶]. به عنوان مثال یکی از معیارهای آنها تعداد تجمعی خطوط اضافه و حذف شده بین دو نسخه از برنامه را می‌شمارد و بر تعداد خطوط برنامه تقسیم می‌کند. معیار دیگر تعداد فایل‌های تغییر یافته از یک قطعه برنامه را بر تعداد کل فایل‌ها تقسیم می‌کند.

- **تغییر کد:** این معیارها به عنوان مثال تعداد رفع خطاها، تعداد بازآرایی کد^{۲۷} و یا تعداد نویسندگان یک فایل را می‌شمارند. موزر^{۲۸} و همکاران معیارهایی را ارائه داده‌اند که تعداد خطوط اضافه و کم شده را بدون در نظر گرفتن تعداد کل خطوط می‌شمارد. در عوض سن فایل‌ها و تعداد فایل‌هایی که در سامانه‌ی کنترل نسخه ثبت می‌شوند در نظر گرفته می‌شود [۱۷].

- **معیار شهرت:** بکچلی^{۲۹} و همکاران معیارهای شهرت^{۳۰} را بر اساس تحلیل ایمیل‌های آرشیو شده‌ی نویسندگان ارائه داده‌اند. ایده‌ی اصلی این معیارها این است که یک قطعه‌ی نرم‌افزاری که در ایمیل‌ها درباره‌ی آن بیشتر صحبت شده است خطاخیزتر می‌باشد [۱]. برد و همکاران چهار معیار مالکیت بر اساس نویسندگان یک قطعه ارائه داده‌اند. مالکیت یک قطعه بر اساس نسبت تعداد ثبت‌های افراد در سیستم کنترل نسخه برای یک قطعه (مشارکت آنها) تعریف می‌شود.

راجنویک^{۳۱} و همکاران در پژوهش خود به بررسی قاعده‌مند^{۳۲} معیارهای پیش‌بینی خطا در مطالعات پیشین پرداخته‌اند. طبق این پژوهش در ۴۹٪ مطالعات از معیارهای شیء‌گرایی، در ۲۷٪ معیارهای سنتی کد و در ۲۶٪ از معیارهای فرآیند استفاده شده است. با توجه به مطالعات بررسی شده دقت پیش‌بینی خطا با انتخاب

²⁶Nagappan and Ball

²⁷Refactoring

²⁸Moser

²⁹Bacchelli

³⁰Popularity

³¹Radjenovic

³²Systematic Review

معیارهای مختلف، تفاوت قابل توجهی پیدا می‌کند. معیارهای شی‌گرایی و فرآیند موفق‌تر از معیارهای سنتی هستند. معیارهای سنتی پیچیدگی کد، قویا با معیارهای اندازه مانند تعداد خطوط کد همبستگی دارند و این دو توانایی پیش‌بینی خطا دارند اما جز بهترین معیارها نیستند. معیارهای شی‌گرایی بهتر از اندازه و پیچیدگی عمل می‌کنند و با این که با معیارهای اندازه همبستگی دارند اما ویژگی‌های بیشتری علاوه بر اندازه را دارند. معیارهای ایستای کد همانند اندازه، پیچیدگی و شی‌گرایی به منظور بررسی یک نسخه از برنامه مفید هستند اما با هر تکرار^{۳۳} در فرآیند توسعه نرم‌افزار دقت پیش‌بینی آنها کاسته می‌شوند و معیارهای فرآیند در چنین شرایطی بهتر عمل می‌کنند. با این وجود که معیارهای فرآیند دارای توانمندی بالقوه‌ای هستند، اما در تعداد کمتری از پژوهش‌ها مورد استفاده قرار گرفته‌اند[۹].

آسترند^{۳۴} و همکاران به بررسی این موضوع پرداخته‌اند که آیا اطلاعاتی درباره‌ی اینکه کدام توسعه‌دهنده یک فایل را اصلاح می‌کند قادر است که پیش‌بینی خطا را بهبود بخشد. در پژوهش قبلی آنها[۱۸] مشخص شده بود که تعداد کلی افراد توسعه‌دهنده در یک فایل می‌تواند در پیش‌بینی خطا تاثیر متوسطی داشته باشد. در مقاله‌ی [۱۹] تعدادی از متغیرهای کد منبع و فرآیند به همراه معیار مرتبط به توسعه‌دهنده در نظر گرفته شده است. در این پژوهش مشخص شد که تعداد خطاهایی که یک توسعه‌دهنده تولید می‌کند ثابت است و با سایر توسعه‌دهندگان فرق دارد. این تفاوت با حجم کدی که یک توسعه‌دهنده اصلاح می‌کند مرتبط است و در نتیجه در نظر گرفتن یک نویسنده خاص نمی‌تواند به بهبود پیش‌بینی خطا کمک کند[۱۹].

رحمان و دونبو^{۳۵} از جنبه‌های مختلف معیارهای فرآیند را با سایر معیارها مقایسه کرده‌اند[۲۰]. نتایج نشان می‌دهد زمانی که مدل پیش‌بینی بر روی یک نسخه آموزش می‌بیند و در نسخه‌ی بعدی آزموده می‌شود معیارهای کد، AUC قابل قبولی دارند اما AUC آنها کمتر از معیارهای فرآیند است و از نظر معیار $AUCEC$ ۲۰٪ بهتر از یک مدل تصادفی عمل نمی‌کنند و به آن معنی است که این معیارها از نظر هزینه چندان موثر نیستند. همچنین معیارهای کد ایستاتر هستند، یعنی با تغییرات پروژه و تغییر در توزیع خطاها همچنان معیارها بدون تغییر باقی می‌مانند. معیار ایستا تمایل دارد یک فایل را در انتشارهای متوالی همچنان حاوی خطا معرفی کند. معیارهای

³³Iteration³⁴Ostrand³⁵Rahman and Devanbu

ایستا به مدل‌های راکد منجر می‌شوند که این مدل‌ها به سمت فایل‌های بزرگ با تراکم خطای کمتر جهت‌گیری^{۳۶} دارند. به عنوان مثال حالتی را در نظر بگیرید که در یک پروژه فایل‌های بزرگ و پیچیده‌ای وجود دارد که پس از چندین انتشار خطاهای آنها برطرف می‌شود اما مدل‌هایی که بر اساس معیارهای کد ساخته شده‌اند همچنان این فایل‌ها را به عنوان خطاخیز معرفی می‌کنند. از طرف دیگر حالتی را در نظر بگیرید که یک فایل با اندازه و پیچیدگی کم به تازگی به وجود آمده و یا تغییرات فراوان یافته است. مدل‌های مبتنی بر کد به این فایل‌ها توجه چندانی نخواهند کرد در حالیکه که این فایل‌ها مستعد وجود خطا هستند. بدین ترتیب معیارهای فرآیند بهتر از معیارهای کد عمل می‌کنند.

۴.۱.۲ مدل‌های پیش‌بینی خطا

اکثریت مدل‌های پیش‌بینی خطا بر اساس یادگیری ماشین می‌باشند. بر اساس اینکه چه چیزی پیش‌بینی شود (خطاخیز بودن یا تعداد خطا)، مدل‌ها به دو دسته‌ی کلی تقسیم می‌شوند، که عبارتند از دسته‌بندی و رگرسیون. با توسعه‌ی روش‌های جدیدتر یادگیری ماشین تکنیک‌های فعال و نیمه-نظارتی^{۳۷} برای ساخت مدل‌های پیش‌بینی خطای کارا تر به کار گرفته شده است [۲۱]. علاوه بر مدل‌های یادگیری ماشین، مدل‌های غیر آماری مانند باگ‌کش^{۳۸} پیشنهاد داده شده است [۲۲]. در میان روش‌های دسته‌بندی، Naive ، Logistic Regression ، Bayes و Decision Tree بیش از سایرین در پژوهش‌ها مورد استفاده قرار گرفته‌اند. همچنین در میان روش‌های رگرسیون Linear Regression و Negative Binomial Regression به طور گسترده به کار گرفته شده‌اند [۴].

کیم^{۳۹} و همکاران باگ‌کش را ارائه داده‌اند که اولویت موجودیت‌های خطاخیز در کش را نگهداری می‌کند. این روش از اطلاعات محلی خطاها مانند اطلاعات زمانی و مکانی بهره می‌گیرد. به عنوان مثال اگر خطا در یک موجودیت به تازگی به وجود آمده یا همراه با سایر موجودیت‌ها تغییر کرده است، آن موجودیت با احتمال بیشتری حاوی خطا خواهد بود.

اگرچه مدل‌های یادگیری مختلف می‌تواند با توجه به داده‌های ورودی یکسان، متفاوت عمل کنند و کارایی یک روش نسبت به دیگری متفاوت باشد، با این حال پژوهشی که توسط آریشلم و همکاران [۸] انجام شده است نشان می‌دهد که تاثیر تکنیک یادگیری در حد متوسطی است و کمتر از انتخاب معیار بر روی کارایی تاثیر گذار

³⁶Bias

³⁷Semi-Supervised

³⁸BugCache

³⁹Kim

است.

مالهوترا^{۴۰} با بکارگیری معیارهای سنتی کد، عملکرد تکنیک‌های یادگیری ماشین و رگرسیون را مقایسه کرده است [۱۴]. وی به منظور پیش پردازش نیز از آماره‌های توصیفی^{۴۱} استفاده کرده است و داده‌های نامناسب را شناسایی نموده است. آماره‌های توصیفی می‌توانند شامل میانگین، کمینه، بیشینه و واریانس باشد. متغیرهای مستقلی که واریانس کمی دارند ماژول‌ها را به خوبی متمایز نمی‌کنند و بعید است که مفید باشند و می‌توانند حذف شوند. یک روش رگرسیون و شش روش دسته‌بندی مورد آزمایش قرار گرفته‌اند که در میان آنها سه روش رایج و سه روش که کمتر مورد استفاده قرار می‌گیرند انتخاب شده‌اند. Logistic Regression به عنوان روش رگرسیون انتخاب شده و نتایج نشان می‌دهد که روش‌های دسته‌بندی بهتر از روش رگرسیون عمل می‌کند. در میان روش‌های دسته‌بندی درخت تصمیم^{۴۲} بهتر از سایرین عمل کرده است.

۵.۱.۲ درشت‌دانگی پیش‌بینی

در پژوهش‌های انجام شده مدل‌های پیش‌بینی در سطوح مختلفی از ریزدانگی ساخته شده‌اند از جمله: زیر سیستم، قطعه یا بسته، فایل یا کلاس، تابع و تغییر. هتا^{۴۳} و همکاران پیش‌بینی در سطح تابع را ارائه داده‌اند و به این نتیجه رسیده‌اند که پیش‌بینی خطا در سطح تابع نسبت به سطوح درشت‌دانه‌تر از نظر هزینه موثرتر است [۲۳]. کیم و همکاران نیز مدل جدیدی ارائه داده‌اند که دسته‌بندی تغییر نام دارد. بر خلاف سایر مدل‌های پیش‌بینی، ”دسته‌بندی تغییر می‌تواند به طور مستقیم به توسعه دهنده کمک کند. این مدل می‌تواند زمانی که توسعه دهنده تغییری در کد منع ایجاد می‌کند و آنرا در سیستم کنترل نسخه ثبت می‌کند، نتایج آنی را فراهم کند. از آنجا که این مدل بر اساس بیش از ده هزار ویژگی ساخته می‌شود، سنگین‌تر از آن است که در عمل مورد استفاده قرار گیرد [۲۴].

۲.۲ آزمون جهش و کاربردهای آن

توسعه‌دهندگان و پژوهش‌گران حوزه‌ی نرم‌افزار علاقه‌مند به اندازه‌گیری موثر بودن مجموعه‌های آزمون می‌باشند. توسعه‌دهندگان به دنبال آن هستند که بدانند مجموعه آزمون‌های آنها می‌تواند به خوبی خطاها را تشخیص دهد

⁴⁰ Malhotra

⁴¹ Descriptive Statistics

⁴² Decision Tree

⁴³ Hata

و پژوهشگران به دنبال مقایسه‌ی روش‌های مختلف آزمون و *اشکال زدایی*^{۴۴} هستند. به طور ایده آل افراد تمایل دارند که بدانند تعداد خطاهایی که یک مجموعه آزمون می‌تواند شناسایی کند چه مقدار است اما از آنجا که خطاها ناشناخته هستند باید از *اندازه‌گیری وکالتی*^{۴۵} استفاده شود. یکی از اندازه‌گیری‌های شناخته شده *امتیاز جهش*^{۴۶} می‌باشد که توانایی مجموعه آزمون در تمیز دادن نسخه‌ی اصلی برنامه از تعداد زیادی نسخه‌های متفاوت را اندازه‌گیری می‌کند. این نسخه‌های متفاوت که تنها یک تفاوت کوچک نحوی نسبت به برنامه‌ی اصلی دارند *جهش یافته*^{۴۷} نامیده می‌شوند. امتیاز جهش درصد جهش یافته‌هایی است که توسط مجموعه آزمون از برنامه‌ی اصلی تمیز داده می‌شوند. به این صورت که این جهش یافته‌ها باعث شکست یک مورد آزمون می‌شوند در حالی که در نسخه‌ی اصلی مجموعه‌ی آزمون با موفقیت اجرا می‌گردد. جهش یافته‌ها با تزریق خطاهای ساختگی به برنامه‌ی تحت آزمون ساخته می‌شوند. نمونه‌ای از جهش یافته‌ها برای یک قطعه کد در شکل ۴.۲ آمده است. این خطاهای ساختگی با استفاده از عملگرهای جهش که از پیش تعریف شده‌اند ساخته می‌شود. نمونه‌ی این عملگرها جایگزینی عملگرهای ریاضی یا رابطه‌ای، تغییر شرط شاخه^{۴۸} و یا حذف یک عبارت است [۲۵]. تحلیل آزمون در موارد زیر کاربرد دارد:

- ارزیابی مجموعه آزمون
- انتخاب مجموعه آزمون
- کمینه سازی مجموعه آزمون
- تولید مجموعه آزمون
- مکان‌یابی خطا
- پیش‌بینی خطا

⁴⁴Debugging

⁴⁵Proxy Measurement

⁴⁶Mutation Score

⁴⁷Mutant

⁴⁸Branch Condition

Statements	Mutants
s ₁ : max = -x;	m1: max -= x-1; m2: max=x;
s ₂ : if (max < y) {	m3: if (!(max<y)) { m4: if (max==y) {
s ₃ : max = y;	m5: max = -y; m6: max = y+1;
s ₄ : if (x*y<0) {	m7: if (!(x*y<0)) { m8: if (x/y<0) {
s ₅ : print(`diff.sign`);}	m9: return ; m10:;
s ₆ : print(max); }	m11:printf(0);} m12:; }

شکل ۴.۲: نمونه‌ای از جهش‌یافته‌های یک برنامه [۲۶]

جاست^{۴۹} و همکاران در پژوهش خود به بررسی این موضوع پرداخته‌اند که آیا جهش‌یافته‌ها می‌توانند جایگزین مناسبی برای خطاهای واقعی باشند یا خیر [۲۵]. در پژوهش‌های گذشته بررسی شده بود که میان جهش‌یافته‌های ساده و پیچیده وابستگی وجود دارد ولی وابستگی میان جهش‌یافته‌های ساده و خطاهای واقعی مشخص نیست. جاست و همکاران دو مجموعه‌ی آزمون برای هر خطا در نظر گرفتند که مجموعه‌ی اول در نسخه‌ی حاوی خطا با موفقیت گذرانده می‌شود. مجموعه‌ی دوم در نسخه‌ی حاوی خطا شکست می‌خورد و در نسخه‌ی رفع خطا با موفقیت اجرا می‌شود. نتایج نشان می‌دهد که مجموعه‌ی آزمون دوم دارای امتیاز جهش بالاتری می‌باشد که نشان می‌دهد هر خطا به یک جهش‌یافته وابستگی دارد. لازم به ذکر است که سعی شده دو مجموعه‌ی آزمون دارای پوشش یکسانی باشند زیرا پوشش بیشتر می‌تواند امتیاز جهش بیشتر بیانجامد. همچنین مشخص شد که ۷۳٪ خطاهای واقعی با جهش‌یافته‌هایی که با عملگرهای متدوال تولید شده‌اند وابستگی دارند. در این پژوهش خطاهایی که با جهش‌یافته‌ها وابستگی ندارند در سه دسته قرار می‌گیرند: دسته اول نیازمند عملگرهای قوی‌تری هستند، دسته دوم نیازمند عملگرهای جدیدی هستند و دسته سوم با جهش‌یافته‌ها وابستگی ندارند.

⁴⁹Just

۱.۲.۲ مکان‌یابی خطا

روش‌هایی که از جهش‌یافته‌ها به منظور مکان‌یابی خطا استفاده می‌کنند دارای شباهت‌هایی با روش‌های پیش‌بینی خطا هستند. در هر دوی این روش‌ها از معیارهایی که منبع استفاده می‌شود تا احتمال وجود خطا محاسبه شود. دو تفاوت عمده‌ی این دو حوزه این است که اولاً در مکان‌یابی خطا از روش‌های یادگیری ماشین استفاده‌ی چندانی نمی‌شود، ثانیاً در مکان‌یابی خطا وجود خطا به وسیله شکست مورد آزمون یا گزارش خطا محرز شده است. با توجه به شباهت‌های موجود میان این دو حوزه در ادامه چند مقاله که با استفاده از آزمون جهش خطا را مکان‌یابی کرده‌اند، بررسی می‌کنیم.

مورون^{۵۰} و همکاران در مقاله‌ی خود بر اساس دو فرض روشی به منظور مکان‌یابی خطا ارائه داده‌اند. فرض اول بیان می‌کند که در یک برنامه‌ی حاوی خطا جهش و یا اصلاح یک عبارت خطا دار نسبت به جهش یک عبارت درست می‌تواند موارد آزمون بیشتری را با موفقیت بگذرانند. فرض دوم بیان می‌کند که جهش عبارات صحیح نسبت به جهش یک عبارت غلط موجب می‌شود موارد آزمون بیشتری شکست بخورند. بر اساس این دو فرض معیاری به نام مشکوک بودن^{۵۱} ارائه گردیده است که دو فرض را فرموله می‌کند. این معیار بر اساس تعداد شکست و موفقیت موارد آزمون در نسخه‌ی اصلی و جهش‌یافته عمل می‌کند. سپس با رتبه‌بندی عبارات بر اساس این معیار عبارت حاوی خطا مشخص می‌گردد. در این پژوهش روش جدیدی نیز به منظور ارزیابی روش پیشنهادی ارائه شده است که برخی از مشکلات روش پیشین را بر طرف نموده است. در نهایت روش مکان‌یابی ارائه شده با دو روش ارزیابی شده و نتایج نشان می‌دهد فرضیات پژوهش درست بوده‌اند [۲۶].

پاپاداکیس و تراون^{۵۲} در مقاله‌ی خود به این نکته اشاره کرده‌اند که استفاده از تحلیل جهش در گذشته به دلیل پرهزینه بودن چندان مورد توجه قرار نمی‌گرفته است اما امروزه با وجود ابزارهای مقیاس پذیر، نمونه‌گیری و انتخاب جهش می‌توان به خوبی از تحلیل جهش در انجام پژوهش‌های مختلف استفاده کرد [۲۷]. آنها روشی را برای مکان‌یابی خطا بر اساس دو مشاهده ارائه کرده‌اند. در مشاهده‌ی اول دیده می‌شود که خطای موجود در یک عبارت رفتار مشابهی با جهش در همان عبارت نشان می‌دهد. در مشاهده‌ی دیگر دیده می‌شود که اگر خطا و جهش در دو عبارت متفاوت باشند رفتار متفاوتی خواهند داشت. منظور از رفتار مشابه موفقیت یا شکست در

⁵⁰Moon

⁵¹Suspiciousness

⁵²Papadakis and Traon

یک آزمون است. بر اساس این دو مشاهده معیاری برای مشکوک بودن عبارات تعیین می‌گردد. این پژوهش بیان می‌کند که مناسب بودن موارد آزمون تاثیر مستقیمی بر عملکرد روش مکان‌یابی خطا دارد. همچنین یک مجموعه‌ی کوچک از جهش‌یافته‌ها می‌تواند به اندازه‌ی مجموعه‌ای کامل تاثیر گذار باشد.

۲.۲.۲ مدل‌های یادگیری و جهش‌یافته‌ها

ها/و^{۵۳} و همکاران با ارایه‌ی مجموعه‌ای از معیارها و استفاده از یادگیری ماشین مدلی را ارائه داده‌اند که به وسیله‌ی آن بتوان تشخیص داد علت شکست در آزمون رگرسیون وجود خطا است یا منسوخ^{۵۴} شدن یک مورد آزمون [۲۸]. هفت معیار ارائه شده در این پژوهش مرتبط با گراف فراخوانی، تغییر در فایل‌ها و تعداد شکست در آزمون‌ها بوده است. هاو و همکاران به منظور به دست آوردن مجموعه داده‌ی حاوی خطا، به صورت دستی بر اساس استانداردهایی از پیش تعریف شده خطاهایی را در کد قرار داده‌اند. بدین منظور عباراتی به صورت تصادفی که در سراسر کد محصول قرار دارند انتخاب شدند و به وسیله‌ی عملگرهای جهش خطاهایی تولید شده است. به منظور بدست آوردن آزمون‌های منسوخ شده، مجموعه آزمون‌هایی از نسخه‌ی قبلی برنامه بر روی کد نسخه‌ی بعدی به کار گرفته شده است. سپس با استفاده از روش /ریزایی میان دسته‌ی^{۵۵} به آموزش و آزمایش مدل ساخته شده پرداخته می‌شود. نتایج پژوهش نشان می‌دهد که روش پیشنهادی زمانی که بر روی یک نسخه‌ی نسخه‌های مختلف از یک برنامه اعمال شود نتایج خوبی دارد (۸۰٪ دقت) اما زمانی که بر روی برنامه‌های مختلف اعمال شود (مجموعه آموزش از یک برنامه و آزمون بر روی برنامه‌ای دیگر) موثر نیست. نتایج نشان می‌دهد تکنیک‌ها مکان‌یابی خطا نتیجه‌ی مثبتی بر تشخیص نوع خطا که مربوط به محصول است یا آزمون، ندارد.

بوئر^{۵۶} و همکاران معیارهایی را مبتنی بر جهش معرفی کردند و از ترکیب آنها با معیارهای سنتی و شی‌گرایی، یک مدل پیش‌بینی ساخته شده است [۲۹]. ۸ عملگر جهش در نظر گرفته شده و برای هر یک از آنها یک معیار ایستا (بدون اجرای کد) و چهار معیار پویا ساخته شده و در مجموع ۴۰ معیار جهش ارائه شده است. به این دلیل میان معیار ایستا و پویا تمایز قائل شده‌اند که اگر معیارهای ایستا به تنهایی پیش‌بینی را بهبود بخشند بدون نیاز به موارد آزمون می‌توان از آنها استفاده کرد، در واقع دامنه‌ی کاربرد روش گسترده‌تر می‌گردد. نتایج پژوهش

⁵³Hao

⁵⁴Obsolete

⁵⁵Cross-validation

⁵⁶Bowes

نشان می‌دهد که استفاده از معیارهای جهش بهبود قابل توجهی را در پیش‌بینی خطا به وجود می‌آورد. همچنین معیارهای پویا و ایستا در کنار یکدیگر توانایی پیش‌بینی مناسبی دارند ولی استفاده‌ی جداگانه از آنها تاثیر چندان مثبتی نخواهد داشت. این پژوهش از دو جنبه حائز اهمیت می‌باشد. یکی اینکه اولین پژوهش در زمینه‌ی پیش‌بینی خطاست که از تحلیل جهش استفاده کرده است. دوم آنکه مشابه‌ترین پژوهش به پژوهش کنونی می‌باشد.

۳.۲ جمع بندی مطالعات پیشین

هدف از پیش‌بینی خطا کمک به توسعه‌دهندگان نرم‌افزار و کاهش هزینه‌های نرم‌افزاری می‌باشد. روند پیش‌بینی خطا به این صورت است که با استفاده از مخازن نرم‌افزاری همانند سیستم کنترل نسخه و سیستم ردگیری خطا، اطلاعات کد منبع، خطا و اطلاعات تاریخی پروژه جمع‌آوری می‌شود. با توجه به معیارهای مختلف داده‌هایی استخراج می‌شود که هر داده دارای برجسب "سالم" یا "حاوی خطا" می‌باشد. قسمتی از این داده‌ها با استفاده از روش‌های یادگیری ماشین، مدل‌های پیش‌بینی خطا را تولید می‌کنند و قسمت دیگر جهت آزمایش مدل به کار گرفته می‌شود.

معیارهای متداول در ارزیابی پیش‌بینی دقت و فراخوانی می‌باشند. این معیارها دارای نواقصی هستند. به عنوان مثال مدلی که همه‌ی داده‌ها را خطا دار معرفی می‌کند دارای فراخوانی برابر یک است و مسلماً این مدل کارایی مناسبی ندارد. معیار اف میانگین هارمونیک دو معیار قبلی است و نواقص آنها را بر طرف می‌کند. یکی از معیارهای رایج برای مقایسه‌ی مدل‌های یادگیری ماشین AUC می‌باشد. هرچه این مساحت بیشتر باشد و منحنی مربوطه سریعتر در راستای محور عمودی به یک برسد مدل کارایی بهتری دارد. با استفاده از معیار AUCEC می‌توان موثر بودن مدل از نظر هزینه را سنجید. معمولاً چند درصد اول از منحنی مربوطه در نظر گرفته می‌شود و مساحت آن محاسبه می‌شود.

معیارهای مورد استفاده را می‌توان به سه دسته‌ی معیار سنتی کد، معیار شی گزایی و معیار فرآیند تقسیم کرد. در برخی از منابع نیز به دو دسته‌ی کلی معیار کد و معیار فرآیند تقسیم شده‌اند. معیارهای اندازه جزء معیارهای ابتدایی و موثر هستند و معیارهای پیچیدگی و شی گزایی همبستگی فراوانی با معیارهای اندازه دارند. معیارهای شی گزایی دارای وابستگی فراوانی با معیارهای اندازه هستند. با این حال معیارهای شی گزایی دارای توانایی بیشتری هستند. معیارهای فرآیند از جنبه‌های مختلفی مانند عدم رکود در تکرارهای چرخه‌ی تولید نرم‌افزار و

موثر بودن از نظر هزینه از سایر معیارها برتری دارد. علی‌رغم توانمندی بالقوه‌ی معیارهای فرآیند در پیش‌بینی خطا، این معیارها در پژوهش‌های کمتری مورد تحقیق قرار گرفته‌اند.

در پژوهش‌های مختلف از روش‌های یادگیری ماشین متفاوتی استفاده شده است. در صورتی که هدف پیش‌بینی تعداد خطاها باشد از رگرسیون و در صورتی که هدف پیش‌بینی حاوی خطا بودن باشد از دسته‌بندی استفاده می‌شود. پژوهش [۸] نشان داده است که روش دسته‌بندی تاثیر متوسطی بر کارایی پیش‌بینی خطا دارد و انتخاب معیار مهم‌تر است.

در ابتدا از امتیاز جهش برای میزان موثر بودن مجموعه آزمون استفاده می‌شد و سپس کاربردهای دیگری همچون انتخاب، رتبه‌بندی و کمینه کردن مجموعه آزمون پیدا کرده است. همچنین در پژوهش‌های اخیر جهت مکان‌یابی خطا و پیش‌بینی خطا مورد استفاده قرار گرفته است. در پژوهش [۲۵] نشان داده شده است که جهش‌یافته‌هایی که با عملگرهای جهش ساده تولید شده‌اند می‌توانند تا ۷۳٪ خطاهای واقعی را شبیه‌سازی کنند و ازین جهت جایگزین مناسبی برای خطاهای واقعی باشند.

جدول ۲.۲: جدول مشخصات پژوهش‌های مرور شده در حوزه‌ی پیش‌بینی خطا

مقاله	معیار	تکنیک یادگیری	ریزدانگی	روش ارزیابی	نوع پروژه‌ها	زبان پروژه‌ها
[۱۹]	فرآیند - سنتی	NBR	فایل	مشابه AUCEC	خصوصی	جاوا
[۲۰]	فرآیند - سنتی - شی‌گرایی	Naive Bayes - Logestic Regression - SMV - J48	فایل	AUC - AUCEC - F-Measure	متن باز	جاوا
[۲۹]	سنتی - شی‌گرایی	Naive Bayes - Logestic Regression - Random Forest - J48	کلاس	غیره	متن باز	جاوا
[۱۴]	سنتی	LR - ANN - DT - SVM - CCN - GMDH - GEP	NA	AUC - Precision	متن باز	سی
[۳۰]	سنتی - فرآیند	Naive Bayes - DT - kNN - RF	سیستم	AUC - Precision - Recall - F-Measure	متن باز	اندروید
[۳۱]	سنتی - شی‌گرایی	LR - ANN - RBFN	کلاس	Accuracy - F-Measure	متن باز	جاوا

فصل ۳

معیارهای جهش و فرآیند

با مطالعات مروری انجام شده نقاطی از این حوزه که نیازمند پژوهش بیشتر هستند تا بتوان به وسیله‌ی آن به ارائه‌ی روشی کاراتر در پیش‌بینی خطا پرداخت مشخص شد. مقاله‌ی [۲۹] اولین مقاله‌ای است که یک روش پیش‌بینی خطا با استفاده از تحلیل جهش ارائه نموده است و این موضوع نیازمند تحقیق بیشتر است. از طرف دیگر بر طبق مقاله‌ی [۹] استفاده از معیارهای فرآیند علی‌رغم توانایی بالقوه‌ای که در پیش‌بینی خطا دارند، در پژوهش‌های کمتری مورد بررسی قرار گرفته‌اند. یکی از دلایل آن می‌تواند نو ظهور بودن این معیارها نسبت به سایرین باشد. معیارهای فرآیند از جنبه‌های مختلف نیز از سایر معیارها برتری دارند [۲۰].

این پایان‌نامه قصد دارد سه رویکرد پیشنهادی را به منظور بهبود پیش‌بینی خطا بررسی کند. این رویکردها عبارتند از:

۱. در این رویکرد معیارهای جهش و معیارهای فرآیند در کنار یکدیگر استفاده می‌شوند و به وسیله‌ی آنها پیش‌بینی انجام می‌گیرد. این دو دسته معیار در پژوهش‌های گذشته مطرح شده‌اند اما تاکنون در کنار یکدیگر قرار نگرفته‌اند.

۲. معیارهای جدیدی مطرح می‌شوند که مبتنی بر مفاهیم آزمون جهش و فرآیند توسعه‌ی نرم‌افزار است.

۳. معیارهای جدیدی مطرح می‌شوند که با کمک مفاهیم جهش سعی در بهبود معیارهای فرآیند دارند.

۱.۳ معیارهای جهش و فرآیند

این رویکرد با توجه به مقاله‌ی [۲۹] مطرح شده که در آن بررسی به کارگیری معیارهای جهش و فرآیند را در پژوهش‌های آتی توصیه می‌کند. همچنین معیار جهش یک معیار مرتبط با کد است. مقاله‌ی [۲۰] بیان می‌کند که معیارهای کد ایستا هستند و تمایل دارند که یک موجودیت را در انتشارهای متوالی حاوی خطا معرفی کنند.

حال شرایطی را در نظر بگیرید که امتیاز جهش در یک موجودیت کم باشد و دلیل آن کافی نبودن مجموعه آزمون باشد چرا که توسعه‌دهندگان از درست بودن کد اطمینان دارند یا اینکه پس از انتشارهای متوالی خطاها بر طرف شده است. چنین موجودیتی حاوی خطا نیست اما با توجه به معیار جهش خطا خیز است. با در نظر گرفتن معیارهای فرآیند در مورد این موجودیت که نشان می‌دهند پایدار و بدون تغییر است از میزان خطا خیز بودن آن کاسته می‌شود و انتظار می‌رود کارایی مدل پیش‌بینی بهبود یابد. برای انجام این رویکرد مجموعه معیارهای جهش از پژوهش [۲۹] و معیارهای فرآیند از پژوهش [۲۰] انتخاب می‌شوند. در جداول ۱.۳ و ۲.۳ معیارهای مورد نظر آورده شده است و در ادامه معرفی می‌شوند

جدول ۱.۳: معیارهای فرآیند [۲۰]

نام معیار	توضیح
۱	تعداد ثبت در سیستم کنترل نسخه
۲	تعداد توسعه‌دهندگان فعال
۳	تعداد توسعه‌دهندگان متمایز
۴	مقدار نرمال‌سازی شده‌ی تعداد خطوط اضافه شده
۵	مقدار نرمال‌سازی شده‌ی تعداد خطوط حذف شده
۶	درصد خطوطی که مالک پرونده مشارکت کرده
۷	تعداد مشارکت‌کنندگان جزئی
۸	تعداد ثبت‌های همسایگان
۹	تعداد توسعه‌دهندگان فعال همسایگان
۱۰	تعداد توسعه‌دهندگان متمایز همسایگان
۱۱	تجربه‌ی مالک پرونده
۱۲	تجربه‌ی تمام مشارکت‌کنندگان

جدول ۲.۳: معیارهای جهش [۲۹]

نام معیار	توضیح
۱ MuNOM	تعداد جهش یافته‌های تولید شده
۲ MuNOC	تعداد جهش یافته‌های پوشش داده شده توسط آزمون‌ها
۳ MuNMS	امتیاز جهش یافته‌های تولید شده
۴ MuNMSC	امتیاز جهش یافته‌های پوشش داده شده توسط آزمون‌ها

از آنجا که در این پایانامه پیش‌بینی‌ها در سطح پرونده انجام می‌شود، معیارها برای هر پرونده جداگانه محاسبه می‌شوند. در ادامه هر یک از معیارهای فرآیند معرفی و نحوه محاسبه‌ی آن‌ها بیان می‌شود. معیارهای جهش به طور مستقیم توسط ابزارهای موجود محاسبه می‌گردد و نیازمند توضیح بیشتر نیستند.

۱. **تعداد ثبت در سیستم کنترل نسخه:** تعداد ثبت‌هایی که در آن پرونده‌ی مورد نظر در طول انتشار قبلی تاکنون تغییر کرده است. برای محاسبه‌ی آن لازم است که تمام ثبت‌های پروژه بین ثبت کنونی و انتشار قبلی بررسی شود و ثبت‌هایی که در آن این پرونده تغییر کرده‌اند شمرده شوند.

۲. **تعداد توسعه‌دهندگان فعال:** تعداد توسعه‌دهندگانی که در طول انتشار قبلی تا کنون (زمان ثبت) پرونده را تغییر داده‌اند. لازم است ثبت‌های موجود در بازه‌ی زمانی خواسته شده بررسی شود و آنها که پرونده مورد نظر را تغییر داده‌اند انتخاب شوند. نام کسانی که ثبت را انجام داده‌اند بازیابی شود و تعداد نام‌های متمایز شمرده شود.

۳. **تعداد توسعه‌دهندگان متمایز:** مشابه معیار قبلی با این تفاوت که در طول انتشار محاسبه نمی‌شود. بلکه از ابتدای پروژه تا زمان ثبت در نظر گرفته می‌شود.

۴. **مقدار نرمال‌سازی شده‌ی تعداد خطوط اضافه شده:** این معیار تعداد خطوط اضافه شده در یک پرونده را در طول انتشار قبلی می‌شمارد. سپس جهت نرمال‌سازی آنرا بر تعداد کل خطوط اضافه شده در پروژه در طول انتشار قبلی تقسیم می‌کند. برای بدست آوردن تعداد خطوط اضافه شده در یک پرونده هر ثبت نسبت به ثبت قبلی مقایسه می‌شود و تعداد خطوط اضافه شده جمع زده می‌شود.

۵. **مقدار نرمال سازی شده ی تعداد خطوط حذف شده:** مشابه معیار قبلی می باشد.
۶. **تعداد خطوطی که مالک پرونده مشارکت کرده:** درصد خطوطی از پرونده، در ثبت مورد نظر که به مالک پرونده تعلق دارد. مالک پرونده کسی است که در آن لحظه از زمان بیشترین تعداد خطوط موجود در پرونده به او تعلق دارد. ابتدا نویسنده ی هر خط مشخص می شود سپس برای هر نویسنده تعداد خطوطی که به وی تعلق دارد شمرده می شود. تعداد خطوط مالک پرونده بر تعداد خطوط پرونده تقسیم می گردد.
۷. **تعداد مشارکت کنندگان جزئی:** مشارکت کننده ی جزئی کسی است که کمتر از ۵٪ خطوط موجود در پرونده به او تعلق داشته باشد. بدین منظور نویسنده ی هر خط مشخص می شود. تعداد خطوط هر نویسنده شمرده می شود و بر تعداد خطوط پرونده تقسیم می شود. سپس تعداد نویسندگانی که کمتر از ۵٪ مشارکت داشته اند شمرده می شود.
۸. **تعداد ثبت های همسایگان:** میانگین وزن دهی شده تعداد ثبت های همسایگان پرونده از انتشار قبلی تا کنون را اندازه گیری می کند. همسایگان یک پرونده در یک ثبت، پرونده هایی هستند که در آن نسخه از برنامه تغییر کرده اند. در واقع در هر ثبت از برنامه تعدادی پرونده نسبت به ثبت قبلی تغییر کرده اند که این پرونده ها همسایه ی یکدیگر محسوب می شوند. نحوه ی وزن دهی نیز به این صورت است که هر چقدر یک پرونده تعداد دفعات بیشتری را در طول انتشار با پرونده مورد نظر همسایه شده باشد وزن بیشتری می یابد. برای محاسبه ابتدا همسایگان پرونده در ثبت و تعداد دفعاتی که در طول انتشار همسایه شده اند مشخص می شوند. سپس برای هر پرونده ی همسایه، معیار تعداد ثبت در سیستم کنترل نسخه محاسبه می شود. هر معیار در تعداد دفعاتی همسایگی ضرب می شود و با هم جمع زده می شوند. در انتها بر تعداد کل دفعات همسایگی همسایگان تقسیم می شود.
۹. **تعداد توسعه دهندگان فعال همسایگان:** مشابه معیار قبلی عمل می شود با این تفاوت که معیار توسعه دهندگان فعال در نظر گرفته خواهد شد.
۱۰. **تعداد توسعه دهندگان متمایز همسایگان:** مشابه معیار قبلی عمل می شود با این تفاوت که معیار توسعه دهندگان متمایز در نظر گرفته خواهد شد.
۱۱. **تجربه ی مالک پرونده:** ابتدا لازم است که نحوه ی محاسبه تجربه را تعریف کنیم. هر چقدر یک فرد تعداد تغییرات بیشتری را در یک پروژه انجام دهد تجربه بیشتری را در آن پروژه دارد و ثبت را می توان به

ایجاد تغییر تعبیر کرد. برای محاسبه‌ی معیار ابتدا مالک پرونده مشخص می‌شود. سپس تعداد ثبت‌هایی که مالک پرونده از ابتدای پروژه تا زمان مورد نظر انجام داده، شمرده می‌شود.

۱۲. **تجربه‌ی تمام مشارکت‌کنندگان:** تمام مشارکت‌کنندگان در پرونده تا زمان ثبت مورد نظر یافت می‌شوند. برای هر یک مشابه معیار قبلی تجربه، محاسبه می‌شود و از مقدار تجربه‌ها میانگین هندسی گرفته می‌شود.

۲.۳ معیارهای جهش مبتنی بر فرآیند

در رویکرد دوم، چهار معیار جدید در این پایانامه معرفی می‌شوند که با استفاده از مفاهیم آزمون جهش و تاریخچه‌ی توسعه‌ی نرم‌افزار ساخته می‌شوند. از این رو این معیارها معیارهای جهش مبتنی بر فرآیند^۱ نامیده شده‌اند.

۱. **تعداد جهش‌یافته‌های تولید شده‌ی جدید نسبت به انتشار قبلی برنامه:** همانطور که در مقاله‌ی [۲۵] مطرح شده جهش‌یافته‌ها جایگزین خوبی برای خطاهای واقعی می‌باشند. زمانی که تعداد جهش‌یافته‌های جدید زیاد باشد یعنی تغییراتی که خطاخیزتر هستند بیشتر است. به منظور محاسبه‌ی این معیار لازم است خطوط اضافه شده به پرونده‌ی مورد نظر در ثبت کنونی، نسبت به انتشار قبلی مشخص شود و سپس تعداد جهش‌یافته‌هایی که این خطوط تولید می‌کنند شمرده شوند.

۲. **تعداد جهش‌یافته‌های متمایز در چند انتشار اخیر:** این معیار نشان می‌دهد موجودیت مورد بررسی به چه میزان سابقه‌ی تغییراتی را دارد که احتمال بروز خطا را افزایش می‌دهد. تعداد انتشارها باید به گونه‌ای باشد که کم یا زیاد نباشد. زیرا تعداد انتشارهای کم سبب می‌شود تفاوت چندانی با معیار قبلی نداشته باشد و سابقه‌ی تغییرات به اندازه‌ی کافی مد نظر قرار نگیرد. از طرف دیگر در نظر گرفتن تعداد زیادی انتشار، هم هزینه‌بر است و هم به دلیل تغییرات زیاد پرونده در طول توسعه‌ی نرم‌افزار اطلاعات اولیه مفید نخواهد بود. تعداد انتشارهای در نظر گرفته شده در این پایانامه چهار می‌باشد. نحوه‌ی محاسبه به این شکل است که برای هر انتشار تعداد جهش‌یافته‌ها در انتشار جدید، نسبت به قبلی شمرده می‌شود و با یکدیگر جمع زده می‌شوند.

۳. **میزان تغییرات مثبت امتیاز جهش در چند انتشار اخیر:** تغییرات امتیاز جهش نشان از تغییرات در برنامه و آزمون‌های نرم‌افزار است. این معیار نشان می‌دهد این تغییرات به چه میزان در جهت بهبود کیفیت

¹Process Based Mutation Metrics (PBMM)

نرم افزار بوده. چراکه امتیاز بالاتر جهش نشان از کیفیت بهتر آزمون ها و در نتیجه نرم افزار است. به منظور محاسبه‌ی این معیار در هر انتشار امتیاز جهش محاسبه می‌شود و در صورتی که نسبت به انتشار قبلی تغییر مثبت بود به مجموع تغییرات مثبت افزوده می‌شود.

۴. **میزان تغییرات منفی امتیاز جهش در چند انتشار اخیر:** این معیار مشابه معیار سوم عمل می‌کند با این تفاوت که میزان تغییرات در خلاف جهت بهبود نرم افزار را می‌سنجد.

۳.۳ معیارهای ترکیبی جهش-فرآیند

رویکرد سوم با توجه به مطالب گفته شده در مقاله‌ی [۲۰] مطرح شده که بیان می‌کند معیارها هر چقدر هم که پویا باشند (دچار رکود نشوند، مانند معیارهای فرآیند) زمانی در پیش‌بینی خطا مفید هستند که همراه با ایجاد خطا باشند. نکته‌ی قابل توجه این است که همه‌ی تغییرات در یک پرونده به یک اندازه بر پیچیدگی پرونده نمی‌افزایند و به عبارت دیگر موجب بروز خطا نمی‌شوند. به عنوان مثال در یک پرونده به زبان جاوا ممکن است توضیح^۲ و یا مستند جاوا^۳ وجود داشته باشد که بروزرسانی یا اضافه و کم شدن آنها تاثیری بر روند اجرای برنامه و میران پیچیدگی ندارند با این حال در محاسبه‌ی معیارهای پیش‌بینی خطا در نظر گرفته می‌شوند. هدف از ارائه‌ی معیارهای ترکیبی جهش-فرآیند^۴ بهبود کاستی‌های معیارهای فرآیند در چنین شرایطی است. در اینجا دو معیار مقدار نرمال شده‌ی خطوط اضافه شده و یا کم شده جهت اصلاح انتخاب شده‌اند. این دو معیار جز شاخص‌ترین معیارهای فرآیند هستند.

در نگاه اول این ایده به ذهن می‌رسد که با توجه به تعداد جهش‌یافته‌هایی که اضافه کردن خط ایجاد می‌کند و یا حذف هر خط از بین می‌برد. اضافه یا کم شدن خطوط وزن دهی شود و به منظور اجرای آن از دو فرمول زیر بهره گرفت.

$$M_1 = \text{number of lines added} \times \text{number of mutants derived}$$

$$M_2 = \text{number of lines deleted} \times \text{number of mutants derived}$$

با وجود مناسب بودن ایده‌ی اولیه با بررسی‌های بیشتر دو مشکل در معیارهای فوق مشخص می‌شود.

²Comment

³Javadoc

⁴Process-Mutation Hybrid

مشکل اول: هدف از ارائه ی این معیارها وزن دهی به خطوط اضافه و کم شده است. نکته قابل توجه این است که هر خط باید به صورت جداگانه وزن دهی شود و وزن یک خط بر وزن خط دیگر تأثیری نداشته باشد. مثال زیر را در نظر بگیرید.

```
//this method is important → 0 mutant  
// this method get root of → 0 mutant  
// sum of a plus b → 0 mutant  
b = sqrt(a+b) → 2 mutant
```

فرض کنید ۴ خط بالا به یک پرونده اضافه شده است. معیار مقدار نرمال شده ی خطوط اضافه شده قبل از نرمال سازی عدد چهار را نمایش می دهد در حالی که از این چهار خط ۳ خط توضیح است. حال معیار اولیه پیشنهادی برابر ۸ خواهد بود که بدیهی است، از هدف ارایه ی معیار فاصله گرفته است. حال اگر تنها جهش یافته های تولید شده در خطوط اضافه شده را در نظر بگیریم این مقدار می تواند جایگزین مناسبی باشد. در واقع نگاشتی ارائه می شود که هر خط از برنامه را به یک عدد نگاشت می دهد. این عدد میزان پیچیدگی آن خط و یا احتمال بروز خطا را تعریف می کند. لازم به یادآوری است که در مقاله ی [۲۵] اشاره شده که جهش یافته ها جایگزین خوبی برای خطاهای واقعی هستند. این نگاشت برابر است با تعداد جهش یافته های تولید شده در آن خط.

مشکل دوم: این معیار برای عملکرد هرچه بهتر مشابه معیار مقدار نرمال شده ی خطوط اضافه شده نیاز به نرمال سازی دارد. به جهت نرمال سازی نمی توان از همان روش استفاده کنیم چراکه در آن وزن دهی به خطوط وجود ندارد و از آن مهم تر توضیحات را نیز در نظر می گیرد. از طرف دیگر این امکان وجود ندارد که برای تمام خطوط اضافه یا کم شده در کل پروژه در طول یک انتشار جهش یافته تولید شود (به دلیل زمانبر بودن و پیچیدگی های فراوان در پیاده سازی). در مقاله ی [۳۲] اشاره شده که تعداد ثبت ها می تواند نشانگر میزان تغییرات باشد. بنابراین از تعداد ثبت های کل پروژه در طول یک انتشار به منظور نرمال سازی استفاده خواهد شد.

فصل ۴

مورد مطالعاتی

در این فصل مطالعه‌ی موردی بر روی مجموعه داده‌ی defects4j [۳۳] انجام می‌گیرد. ابتدا نحوه‌ی کلی برپایی آزمایش شرح داده می‌شود و سپس چگونگی استخراج معیارها و پیاده‌سازی آزمایش توضیح داده خواهد شد.

۱.۴ طراحی آزمایش

به منظور ارزیابی رویکردهای گفته شده لازم است که برای مجموعه معیارهای هر رویکرد مدل‌های پیش‌بینی ساخته شود و هر عملکرد هر مدل نسبت به پژوهش‌های گذشته مقایسه شود. به این ترتیب ابتدا لازم است از مجموعه داده‌ی فراهم شده معیارهای بیان شده در فصل ۳ استخراج شوند. مجموعه داده‌ی defects4j که در قسمت‌های آتی معرفی می‌شود شامل اطلاعات خطا در چندین فایل است و به همین تعداد، فایل بدون خطا در ثبت و پروژهای متناظر به طور تصادفی انتخاب می‌گردد. برای فایل‌های حاوی خطا و سالم، معیارها استخراج می‌شود. معیارهای استخراج شده برای هر فایل به عنوان بردار ویژگی در مدل‌های دسته‌بندی عمل می‌کند. مدل‌های دسته‌بندی به منظور پیش‌بینی حاوی خطا بودن ساخته می‌شود و عملکرد آنها مقایسه می‌گردد. مدل‌هایی که با هم مقایسه می‌شود در الگوریتم و پیکربندی^۱ یکسان هستند و تنها تفاوت آنها در معیارهای استفاده شده به منظور یادگیری است. بدین ترتیب تاثیر معیارها بر پیش‌بینی خطا سنجیده می‌شود.

۲.۴ آشنایی با ابزارها و مجموعه داده

این قسمت به معرفی ابزارهای استفاده شده در این پژوهش می‌پردازد. آشنایی با این ابزارها به درک هرچه بهتر نحوه‌ی استخراج معیارها و روند آزمایش کمک می‌کند.

¹Configuration

۱.۲.۴ مجموعه داده defect4j

مجموعه داده‌ی انتخابی به منظور انجام مورد مطالعاتی لازم است که دارای ویژگی‌های زیر باشد:

- اطلاعات خطاهای پروژه وجود داشته باشد و این اطلاعات نشان دهد که خطا متعلق به کدام پرونده در کدام ثبت است.
 - پروژه‌ها متن-باز باشد تا بتوان با استفاده از کد منبع^۲ آنها معیارها را استخراج نمود.
 - برای پروژه‌ها موارد آزمون مناسب وجود داشته باشد تا بتوان معیارهای جهش را استخراج کرد.
- در میان مجموعه داده‌های موجود مجموعه داده‌ی defect4j تنها موردی است که تمام ویژگی‌ها را دارد.

این مجموعه شامل شش پروژه می‌باشد که این پروژه‌ها متن-باز^۳ هستند و با استفاده از نرم‌افزارهای کنترل نسخه‌ی گیت و svn می‌توان به کدهای آن‌ها در طول فرآیند توسعه‌ی آنها دسترسی پیدا کرد. بجز پروژه‌ی Chart سایرین از سیستم گیت استفاده می‌کنند. همچنین این پروژه به دلیل نداشتن ساختار مناسب کنار گذاشته شد و از پرونده‌های حاوی خطای موجود در آن استفاده نشد. مجموعه داده‌ی defect4j به صورت یک چهارچوب^۴ ارائه شده است که کارهایی بیش از نگهداری اطلاعات درباره‌ی پروژه‌ها انجام می‌دهد. مهم‌ترین کارهایی که می‌توان به وسیله‌ی این ابزار انجام داد در جدول ۱.۴ آمده است.

جدول ۱.۴: عملیات‌های موجود در defect4j

نام عملیات	توضیح
info	نمایش پیکربندی یک پروژه‌ی خاص یا خلاصه‌ی یک خطای خاص
checkout	واریسی یک نسخه‌ی حاوی خطا یا تعمیر شده از پروژه
compile	کامپایل کدها و آزمون‌های نوشته شده توسط توسعه‌دهندگان
test	اجرای یک آزمون یا مجموعه‌ی آزمون در یک نسخه‌ی حاوی خطا یا تعمیر شده از پروژه
mutation	اجرای تحلیل جهش در یک نسخه‌ی حاوی خطا یا تعمیر شده از پروژه

این ابزار در اجرای عملیات‌های بالا دارای محدودیت است و تنها آن‌ها را بر روی ثبت‌های از پیش تعیین

^۲Source Code

^۳Open-source

^۴Framework

شده انجام می‌دهد. ثبت‌های از پیش تعیین شده شامل ثبت‌های حاوی خطا و تعمیر آن خطا می‌باشد. در جدول ۲.۴ اطلاعات مربوط به تعداد خطاهای هر پروژه آمده است.

جدول ۲.۴: پروژه‌های موجود در defects4j

نام مختصر	نام کامل	تعداد خطا
Chart	JFreeChart	۲۶
Closure	Closure compiler	۱۳۳
Lang	Apache commons-lang	۶۵
Math	Apache commons-math	۱۰۶
Mockito	Mockito	۳۸
Time	Joda - Time	۲۷
-	کل پروژه‌ها	۳۹۵

به منظور نصب و راه اندازی ابزار defects4j ابتدا از صفحه‌ی گیت‌هاب^۵ آن کدهای مربوطه دریافت می‌شود. سپس باید دستوراتی را اجرا کرد تا سایر متعلقات دریافت شود. این تعلقات شامل مخزن نرم‌افزاری مربوط به شش پروژه‌ی یاد شده است که کدهای پروژه‌ها در آن قرار دارد. نکته‌ی قابل توجه در این ابزار این است که به‌جز دستور info سایر دستورات عملیات‌های مربوط را بر روی کامپیوتر کاربر انجام می‌دهد و خروجی را نمایش داده می‌شود، نه اینکه از یک پایگاه داده اطلاعات را صرفاً بارخوانی کند.

در نیازمندی‌های این ابزار اشاره شده که باید از جاوا نسخه‌ی ۷ استفاده شود. اما مسأله‌ای که به آن اشاره نشده توزیع‌کننده‌ی جاوا است. جاوا دو توزیع‌کننده‌ی عمده دارد. یکی OpenJDK و دیگری Oracle می‌باشد. با استفاده از OpenJDK ابزار defects4j و ابزارهایی که به آن وابسته است به خوبی کار نمی‌کنند. به عنوان مثال برخی مجموعه آزمون‌ها که باید بدون خطا اجرا شوند به دلیل نبود وابستگی‌های^۶ لازم با شکست مواجه می‌شوند.

راه ارتباط با این ابزار خط دستور^۷ می‌باشد و یک نمونه از دستورات قابل استفاده در این ابزار در شکل ۱.۴ است که این دستور اطلاعات مربوط به پروژه‌ی Lang و خطای شماری یک را خواهد داد.

```
defects4j info -p Lang -b 1
```

^۵Github

^۶Dependency

^۷Command Line

```

ali@ali-GL553VD ~ $ defects4j info -p Lang -b 1
Determine revision date..... OK
Summary of configuration for Project: Lang
-----
Script dir: /home/ali/project/defects4j/framework
Base dir: /home/ali/project/defects4j
Major root: /home/ali/project/defects4j/major
Repo dir: /home/ali/project/defects4j/project_repos
-----
Project ID: Lang
Program: commons-lang
Build file: /home/ali/project/defects4j/framework/projects/Lang/Lang.build.xml
-----
Vcs: Vcs::Git
Repository: /home/ali/project/defects4j/project_repos/commons-lang.git
Commit db: /home/ali/project/defects4j/framework/projects/Lang/commit-db
Number of bugs: 65
-----
Summary for Bug: Lang-1
-----
Revision ID (fixed version):
687b2e62b7c6e81cd9d5c872b7fa9cc8fd3f1509
-----
Revision date (fixed version):
2013-07-26 01:03:52 +0000
-----
Root cause in triggering tests:
- org.apache.commons.lang3.math.NumberUtilsTest::TestLang747
--> java.lang.NumberFormatException: For input string: "80000000"
-----
List of modified sources:
- org.apache.commons.lang3.math.NumberUtils
-----

```

شکل ۱.۴: اجرای دستور info در defects4j

۲.۲.۴ ابزار Major

این ابزار جهت تولید جهش یافته و تحلیل جهش استفاده می‌شود. یک ابزار دیگر در این حوزه پیت^۸ می‌باشد اما به دلیل سازگاری ابزار defects4j با Major و نیز قابلیت‌های ویژه‌ی آن از این ابزار استفاده شد. چند مورد از ویژگی‌های مهم ابزار Major عبارتند از:

- راحتی استفاده به دلیل نیاز به دستورات کمتر نسبت به پیت
 - امکان اجرای تحلیل جهش در پروژه‌هایی که از گریدل^۹ استفاده می‌کنند
 - مجموعه عملگرهای کاملتر
 - انعطاف در پیکربندی: امکان انجام تحلیل تنها برای یک کلاس یا تابع، تنظیمات ساده و کامل جهت مشخص کردن مجموعه عملگرها
- لازم به ذکر است که این ابزار از کامپایلر مخصوص به خود جهت کامپایل برنامه و ساخت جهش یافته استفاده می‌کند که گسترش یافته‌ی یک کامپایلر جاوا است. استفاده از این ابزار را می‌توان در سه مرحله خلاصه کرد:

^۸PIT - <http://pitest.org/>

^۹Gradle

۱. **پیکربندی تولید جهش یافته به وسیله دستورات MML:** این ابزار برای مشخص نمودن اینکه از چه عملگرهایی استفاده شود و آن‌ها در چه محل‌هایی از برنامه به کار گرفته شوند یک زبان ساده ابداع کرده است به نام MML که یک کامپایلر نیز دارد. ابتدا کد MML نوشته می‌شود و سپس با MMLC کامپایل می‌شود و نتیجه به عنوان یکی از پارامترها در هنگام فراخوانی به ابزار Major ارسال می‌شود. نمونه‌ای از این کد در شکل ۲.۴ آمده است.

```
1 targetOp{
2     // Define the replacements for ROR
3     BIN(>)->{>=,!=,FALSE};
4     BIN(<)->{<=,!=,FALSE};
5     BIN(>=)->{>,==,TRUE};
6     BIN(<=)->{<,==,TRUE};
7     BIN(==)->{<=,>=,FALSE,LHS,RHS};
8     BIN(!=)->{<,>,TRUE,LHS,RHS};
9     // Define the replacements for COR
10    BIN(&&)->{==,LHS,RHS,FALSE};
11    BIN(||)->{!=,LHS,RHS,TRUE};
12    // Define the type of statement that STD should delete
13    DEL(RETURN);
14
15    // Enable the STD, COR, and ROR mutation operators
16    STD;
17    COR;
18    ROR;
19 }
20 // Call the defined operator group for the target method
21 targetOp<"triangle.Triangle::classify(int,int,int)">;
```

شکل ۲.۴: نمونه کد MML در Major

۲. **تولید جهش یافته‌ها:** همانطور که اشاره شد ابزار Major جهت تولید نسخ جهش یافته نیاز به کامپایل پروژه دارد. امروزه پروژه‌های نرم‌افزاری از جمله پروژه‌های موجود در defects4j از ابزارهایی استفاده می‌کنند که فرآیند ساخت را خودکارسازی می‌کنند. فرآیند ساخت به طور کلی شامل مراحل زیر است:

- پاک سازی پوشه‌های کاری، از پرونده‌های ساخت‌های قبلی
- معرفی وابستگی‌ها و کامپایل پروژه
- معرفی وابستگی‌ها و کامپایل موارد آزمون
- اجرای موارد آزمون و ارائه‌ی گزارش

سه نوع از مهم ترین ابزارهای خودکارسازی مورد استفاده در صنعت عبارتند از Ant ، Maven و Gradle. در پروژه‌های مورد مطالعه نیز این سه نوع به کار گرفته شده است. هر یک از روشهای خودکارسازی

دارای دستورات مربوط به خود می‌باشد و برای تولید جهش یافته باید متناسب با آنها عمل نمود که در زیر خلاصه شده است.

- Ant : این دسته از پروژه‌ها دارای یک پرونده به نام build.xml است که دستورات لازم جهت پیکربندی و انجام عملیات ساخت در آن قرار دارد. به منظور تولید جهش یافته کافیت کامپایلر مورد استفاده در قسمت کامپایل پروژه را کامپایلر توسعه یافته‌ی Major قرار داد و پارامترهای لازم به آن ارسال شود.

- Maven : در این دسته از پروژه‌ها دستورات لازم در پرونده‌ی pom.xml قرار دارد. به وسیله‌ی یک افزونه^{۱۰} در ابزار Maven این پرونده تبدیل به یک پرونده build.xml می‌شود که قابل استفاده توسط ابزار Ant است. پس از این تبدیل مشابه حالت قبل عمل می‌شود.

- Gragle : در این دسته از پروژه‌ها دستورات لازم در پرونده‌ی build.gradle قرار دارد. به منظور تولید جهش یافته کافیت کامپایلر مورد استفاده در قسمت کامپایل پروژه را کامپایلر توسعه یافته‌ی Major قرار داد و پارامترهای لازم به آن ارسال شود.

نمونه‌ای از حاصل اجرای عملیات جهش برای یک پرونده در شکل ۳.۴ آمده است که نشان می‌دهد ۸۶ جهش یافته تولید شده است. همچنین ابزار یک پرونده به نام mutants.log تولید می‌کند که نشان می‌دهد چه جهش یافته‌هایی در کجا تولید شده‌اند. نمونه‌ای از محتویات این پرونده در شکل ۴.۴ آمده است.

```
Compiling and mutating project
(ant -DmutOp="$MAJOR_HOME/mml/tutorial.mml.bin" clean compile)

Buildfile: /home/ali/project/defects4j/major/example/ant/build.xml

clean:
[delete] Deleting directory /home/ali/project/defects4j/major/example/ant/bin

init:
[mkdir] Created dir: /home/ali/project/defects4j/major/example/ant/bin

compile:
[javac] Compiling 1 source file to /home/ali/project/defects4j/major/example/ant/bin
[javac] #Generated Mutants: 86 (66 ms)

BUILD SUCCESSFUL
Total time: 1 second
```

شکل ۳.۴: اجرای عملیات جهش برای یک پرونده

¹⁰Plugin


```
1 1:ROR:<=(int,int):<(int,int):triangle.Triangle@classify(int,int,int):11:a <= 0 |==> a < 0
2 2:ROR:<=(int,int):==(int,int):triangle.Triangle@classify(int,int,int):11:a <= 0 |==> a == 0
3 3:ROR:<=(int,int):TRUE(int,int):triangle.Triangle@classify(int,int,int):11:a <= 0 |==> true
4 4:ROR:<=(int,int):<(int,int):triangle.Triangle@classify(int,int,int):11:b <= 0 |==> b < 0
5 5:ROR:<=(int,int):==(int,int):triangle.Triangle@classify(int,int,int):11:b <= 0 |==> b == 0
```

شکل ۴.۴: نمونه‌ای از پرونده‌ی mutants.log

۳. **اجرای تحلیل جهش:** ابتدا پرونده‌های آزمون کامپایل می‌شود و سپس هر مجموعه آزمون بر روی

جهش یافته‌هایی که تاکنون کشته نشده‌اند اجرا می‌شود. در پایان نتایج در خروجی چاپ می‌شوند. همچنین

نتایج در پرونده‌های با پسوند CSV قرار می‌گیرد. نمونه‌ای از اجرای تحلیل جهش در شکل ۵.۴ و پرونده‌ی

نتایج خروجی در شکل ۶.۴ نشان داده شده.

```
compile.tests:
[javac] Compiling 3 source files to /home/ali/project/defects4j/major/example/a
nt/bin

mutation.test:
[echo] Running mutation analysis ...
[junit] MAJOR: Mutation analysis enabled
[junit] MAJOR: -----
[junit] MAJOR: Run 3 ordered tests to verify independence
[junit] MAJOR: -----
[junit] MAJOR: Preprocessing time: 0.06 seconds
[junit] MAJOR: -----
[junit] MAJOR: Mutants generated: 86
[junit] MAJOR: Mutants covered: 86 (100.00%)
[junit] MAJOR: -----
[junit] MAJOR: Export test map to (testMap.csv)
[junit] MAJOR: -----
[junit] MAJOR: Run mutation analysis with 3 individual tests
[junit] MAJOR: -----
[junit] MAJOR: 1/3 - triangle.test.TestSuite (3ms / 86):
[junit] MAJOR: 312 (76 / 86 / 86) -> AVG-RTPM: 3ms
[junit] MAJOR: Mutants killed / live: 76 (76-0-0) / 10
[junit] MAJOR: -----
[junit] MAJOR: 2/3 - triangle.test.TestSuite2 (1ms / 86):
[junit] MAJOR: 545 (0 / 86 / 86) -> AVG-RTPM: 2ms
[junit] MAJOR: Mutants killed / live: 76 (152-0-0) / 10
[junit] MAJOR: -----
[junit] MAJOR: 3/3 - triangle.test.TestSuite3 (1ms / 86):
[junit] MAJOR: 737 (0 / 86 / 86) -> AVG-RTPM: 2ms
[junit] MAJOR: Mutants killed / live: 76 (228-0-0) / 10
[junit] MAJOR: -----
[junit] MAJOR: Summary:
[junit] MAJOR: Analysis time: 0.7 seconds
[junit] MAJOR: Mutation score: 88.37% (88.37%)
[junit] MAJOR: Mutants killed / live: 76 (228-0-0) / 10
[junit] MAJOR: Mutant executions: 258
[junit] MAJOR: -----
[junit] MAJOR: Export summary of results (to summary.csv)
[junit] MAJOR: Export run-time results (to results.csv)
[junit] MAJOR: Export mutant kill details (to killed.csv)
[junit] MAJOR: Export kill map (to km.csv)!

BUILD SUCCESSFUL
Total time: 1 second
```

شکل ۵.۴: اجرای تحلیل جهش

	A	B	C	D	E	F
1	MutantsGenerated	MutantsCovered	MutantsKilled	MutantsLive	RuntimePreprocSeconds	RuntimeAnalysisSeconds
2	86	86	76	10	0.06	0.7
3						
4						

شکل ۴.۶: نتایج خروجی تحلیل جهش

۳.۲.۴ کتابخانه Jgit

این کتابخانه جهت کار با مخازن نرم‌افزاری که از نوع گیت هستند به کار گرفته می‌شود و به زبان جاوا است. تمام عملیات‌های مهم و اساسی که در نرم‌افزار اصلی گیت وجود دارد در این کتابخانه نیز قابل انجام است. مشکلی که کار با این کتابخانه دارد نبود منابع آموزشی به اندازه‌ی کافی است. چراکه کاربران زیادی ندارد و آموزش‌های ابتدایی معمولاً نیازهای عموم کاربران را برطرف می‌کند.

۴.۲.۴ چهارچوب Hibernate

به وسیله‌ی این چارچوب می‌توان اشیاء موجود در برنامه‌ی جاوا را به داده‌های موجود در پایگاه داده تبدیل کرد. اصطلاحاً به این ابزارها ORM^{۱۱} می‌گویند. در ابتدا تصمیم بر این بود که داده‌های بدست آمده در پرونده متنی ذخیره شوند و در هنگام نیاز آن‌ها خوانده شوند یا همه‌ی اشیاء با هر بار اجرا ساخته شوند نکات زیر سبب شد که هزینه‌ی اول کار با پایگاه داده و مزایای بلند مدت آن به سادگی استفاده از پرونده متنی ترجیح داده شود.

۱. هر بار ساخت اشیاء با اجرای برنامه بسیار زمانبر است و اتلاف وقت زیادی دارد.

۲. لازم است برای اطمینان از درستی برنامه، داده‌ها در قالب جداولی به صورت چشمی کنترل شوند.

۳. فراخوانی و جستجو در پایگاه داده سریع است و کارایی بالا می‌رود.

۴. نگهداری از برنامه در دراز مدت راحت‌تر خواهد بود و خوانایی کدها بیشتر خواهد بود چرا که کار با پایگاه داده دارای اصول مشخصی است و سایرین از آن اطلاع دارند اما پرونده متنی اینگونه نیست.

۳.۴ نکات پیاده‌سازی پروژه

پیاده‌سازی پروژه در زبان جاوا انجام گرفت. یکی از نکات مهم و قابل توجه در پیاده‌سازی این پروژه این است که تمام مراحل انجام کار به طور کاملاً خودکار انجام شود و در هیچ مرحله‌ای نیاز به دخالت عامل خارجی

¹¹Object Relational Mapping

ندارد بجز پیکربندی اولیه مانند آدرس پایگاه داده. همچنین در تمام مراحل سعی شده است که اصول لازم در طراحی معماری نرم‌افزار به کار گرفته شود و نیازمندی‌های کیفی پروژه نیز مد نظر قرار گیرد. این نیازمندی‌ها شامل موارد زیر است:

۱. کارایی^{۱۲}: جهت پاسخ به این نیازمندی از پایگاه داده استفاده شده است.
۲. قابلیت نگهداری: این قابلیت از سایرین بیشتر حائز اهمیت است. زیرا پروژه‌های پژوهشی معمولاً به صورت مستقیم کاربران عمومی ندارند و از این جهت نیازمند کارایی بالا یا رابط گرافیکی کاربر پسند نیستند. استفاده آن‌ها معمولاً در گسترش آن‌ها توسط سایر محققین است که راه را ادامه خواهند داد.
 - برای پاسخ به این نیازمندی اصول مربوط به کدنویسی در فصل سوم و چهارم کتاب [۳۴] به کار گرفته شده است.
 - از الگوهای نرم‌افزاری پرکاربرد مانند *د/پتور*^{۱۳}، *فکتوری*^{۱۴} و *سینگلتون*^{۱۵} استفاده شده است.
 - به منظور جلوگیری از قطعه کد تکراری از وراثت و توابع عمومی^{۱۶} استفاده شده است. همین‌طور عمق وراثت از عدد ۳ بیشتر نشده است زیرا وراثت عمیق از خوانایی کد می‌کاهد و محل اشتباه خواهد بود.
۳. امنیت: از آنجا که پروژه قرار نیست به استفاده‌ی عموم برسد و کاربران عمل متخاصمانه‌ای انجام نخواهند داد به نوع خاصی از امنیت نسبت به انواع متداول نیاز دارد. باید روند توسعه‌ی پروژه دارای امنیت باشد. از این نظر که کدها مفقود نشوند یا در صورت اشتباه در توسعه بتوان پروژه را به حالت قبل بازگرداند. در این راستا کدهای پروژه در مخزن نرم‌افزاری از نوع گیت نگهداری شده که یک مخزن در کامپیوتر شخصی و دیگری در سایت بیت‌باکت^{۱۷} قرار دارد. مزیت این سایت نسبت به گیت‌هاب این است مخازن خصوصی را به صورت رایگان ارائه می‌دهد. در مخازن خصوصی اجازه‌ی دسترسی تنها به افراد تعیین شده از طرف مالک داده می‌شود و عموم کاربران به آن دسترسی ندارند. از ابتدای شروع پیاده‌سازی کدها در مخازن بروزرسانی شده است. نمایی از ثبت‌های مختلف پروژه در مخزن در شکل ۷.۴ آورده شده

¹²Performance

¹³Adaptor

¹⁴Factory

¹⁵Singleton

¹⁶Generic

¹⁷Bitbucket - https://bitbucket.org/alimohebbi/bug_predict

است.

Author	Commit	Message	Date	Builds
ali mohebbi	bbbb62c	Extract mutatuion matrix for clean files added and some refactorin...	5 days ago	
ali mohebbi	257acdd	change the way random files be selected	5 days ago	
ali mohebbi	2b0da83	Clean file models and tables and process metric calculation added	2018-05-15	
ali mohebbi	2bd3090	mutator for Closure and Time added	2018-05-12	
ali mohebbi	a1d9001	bug fix for lang xml build	2018-05-10	
ali mohebbi	ae25f43	Defect4j class removed and Lang mutator compelted	2018-05-10	
ali mohebbi	f67be44	All methods for extracting mutation metrics implemented and buil...	2018-05-09	
ali mohebbi	d54e900	mutation analysis for Mockito	2018-05-08	
ali mohebbi	5d19521	consider files on original path and working git bug fix	2018-05-04	
ali mohebbi	c668f24	build xml and mml and run major added, un stable	2018-04-29	
ali mohebbi	d48d54f	Process Metrics Completed	2018-04-17	
ali mohebbi	8c90c4e	Neighbor commit count added to process metrics	2018-04-17	
ali mohebbi	2662f1f	Owner experience added	2018-04-16	
ali mohebbi	56028c5	Minor author count added to process metrics	2018-04-16	
ali mohebbi	7a4ab0e	Owner participation added to process metrics	2018-04-16	

شکل ۷.۴: نمایی از مخزن نرم‌افزاری

۴.۴ رویکرد اول: معیارهای فرآیند در کنار جهش

در این قسمت چگونگی استخراج معیارهای رویکرد اول شرح داده می‌شود. ابتدا لازم است اطلاعات مربوط به ثبت‌های حاوی خطا از ابزار defects4j بازیابی شود و سپس این اطلاعات با استفاده از مخزن نرم‌افزاری تکمیل شود. در مراحل بعد معیارهای فرآیند و سپس معیارهای جهش استخراج خواهند شد.

۱.۴.۴ استخراج اطلاعات مربوط به ثبت‌های حاوی خطا

اطلاعاتی که درباره‌ی ثبت‌های حاوی خطا قابل بازیابی است در زیر آمده است:

۱. شناسه‌ی ثبت در مخزن

۲. نام پرونده‌ی حاوی خطا

۳. شماره‌ی خطا در ابزار defects4j

۴. شماره‌ی ثبت تعمیر خطا

۵. نام پروژه

۶. نام انتشار قبلی پروژه

۷. شماره‌ی ثبت انتشار قبلی پروژه

از میان اطلاعات بالا همگی به سادگی با استفاده از ابزار defect4j قابل استخراج است بجز دو مورد آخر. همچنین شماره‌ی ثبت تعمیر مورد استفاده قرار نگرفت ولی نگهداری شد چراکه ممکن است در پژوهش‌های دیگر لازم شود. برای بدست آوردن اطلاعات مربوط به هر انتشار لازم است که مخزن نرم‌افزاری هر پروژه مورد بررسی قرار گیرد. در مخازن پروژه‌های نرم‌افزاری از نوع گیت برای مشخص کردن یک رویداد مهم از تگ^{۱۸} استفاده می‌شود. هر تگ می‌تواند به یک ثبت از برنامه اشاره کند. تگ می‌تواند نمایانگر رویدادهایی چون انتشار برنامه، انتشار بتا، و یا کاندید انتشار باشد. بنابراین با استفاده از تگ می‌تواند انتشار را پیدا کرد.

تگ‌های مخازن گیت دو نوع سبک‌وزن^{۱۹} و حاشیه‌نویسی شده^{۲۰} دارد که در میان پروژه‌های مورد مطالعه از هر دو نوع جهت مشخص کردن انتشار استفاده شده است. کار کردن با این دو نوع تگ دارای تفاوت‌هایی در پیاده‌سازی است که در اینجا از پرداختن به جزئیات صرف نظر می‌شود.

ابتدا همه‌ی تگ‌های موجود در مخازن نرم‌افزاری استخراج می‌شود و در پایگاه داده قرار می‌گیرد. از میان تگ‌های استخراج شده تگ‌های نامرتب با انتشار از پایگاه داده حذف می‌شود. تگ‌های نامرتب با توجه به نام آنها مشخص می‌شود به عنوان مثال تگ‌هایی که حاوی لغات Beta یا Dev هستند نامرتب محسوب می‌شوند. در نهایت جدولی به نام ReleaseProject ساخته می‌شود که در آن اطلاعات انتشارهای مختلف وجود دارد. نمایی از این جدول در شکل ۸.۴ آمده است.

¹⁸Tag

¹⁹Lightweight

²⁰Annotated

#	ReleaseId	CommitId	Project	SequenceNumber	TagName
1	1	bd267505764488494ff13ba76ce53...	Lang	1	LANG_1_0
2	2	57be549cd8ffed876aafe0982f039d...	Lang	2	LANG_1_0_1
3	4	2caf1dd699d55338dae167333f676...	Lang	4	LANG_2_0
4	5	0aa8426b3f16d4fd0e6903d269669...	Lang	5	LANG_2_1
5	6	9eb821253181a7e075d7a3ed317f...	Lang	6	LANG_2_2

شکل ۸.۴: نمایی از جدول محتوای انتشارها

در قدم بعدی باید مشخص شود اولین انتشار ماقبل هر ثبت حاوی خطا کدام است. برای این منظور لیست ثبت‌ها در یک پروژه به ترتیب زمانی بررسی می‌شود. اولین ثبت ماقبل ثبت مورد نظر که مربوط به یک انتشار است یافت می‌شود و به عنوان انتشار ماقبل آن ثبت در نظر گرفته می‌شود.

در نهایت جدولی به نام BugInfo تولید شده که نمایی از آن در شکل ۹.۴ آمده است. این جدول ۴۰۵ سطر دارد که بیشتر از تعداد کل خطاهای ذکر شده در مجموعه داده‌ی defects4j است. علت این است که یک خطا می‌تواند خطا در چندین پرونده به طور همزمان باشد و از آنجا که پیش‌بینی در سطح پرونده انجام می‌شود لازم است اطلاعات برای پرونده‌ها ذخیره شود.

#	ID	BUG_COMMIT_ID	BUG_NUMBER	BUGGY_CLASS_NAME	FIX_COMMIT_ID	TAG_ID	TAG_NAME	PROJECT	TAG_COMMIT
1	1	2c454a4ce3fe771098746...	1	org.apache.commons.lang3...	687b2e62b7c6e81cd9d5c8...	e1fb41239459e1f82...	LANG_3_1	Lang	b1340f422f68be7c237...
2	2	aefc12c38171e1a84a90d...	2	org.apache.commons.lang3...	09d39029b16dee61022dc...	e1fb41239459e1f82...	LANG_3_1	Lang	b1340f422f68be7c237...
3	3	1f001d06a2bde5ee4e32...	3	org.apache.commons.lang3...	2c9c8753165dc7ce5dd1d5...	e1fb41239459e1f82...	LANG_3_1	Lang	b1340f422f68be7c237...
4	4	4ddb99c5805781bd3c2...	4	org.apache.commons.lang3...	fb47b96ab635d7cc6e9edef...	e1fb41239459e1f82...	LANG_3_1	Lang	b1340f422f68be7c237...
5	5	379151bad9c5402c335d...	5	org.apache.commons.lang3...	75944e541d358d5b06ebb...	e1fb41239459e1f82...	LANG_3_1	Lang	b1340f422f68be7c237...
6	6	6823c3742ee16f5b28e5...	6	org.apache.commons.lang3...	cf10f1ae37bb2b7ab2dcd1...	e1fb41239459e1f82...	LANG_3_1	Lang	b1340f422f68be7c237...
7	7	f0c7e60bbaf975b64ab5b...	7	org.apache.commons.lang3...	e71f6dd3f2f70c640ae73d2...	e1fb41239459e1f82...	LANG_3_1	Lang	b1340f422f68be7c237...

شکل ۹.۴: نمایی از جدول محتوای اطلاعات پرونده‌های حاوی خطا

۲.۴.۴ انتخاب پرونده‌های سالم

همانطور که مطرح شد تعداد پرونده‌های حاوی خطا برابر ۴۰۵ عدد است که از تعداد کل پرونده‌ها کمتر است. بنابراین جهت ساخت مدل‌های بدون جهت‌گیری به همین تعداد پرونده‌های بدون خطا به طور تصادفی انتخاب می‌شود. بدین ترتیب یک مجموعه داده‌ی متعادل^{۲۱} حاوی ۸۱۰ پرونده ساخته شده است. این روش طبق مقاله‌ی

²¹Balanced

[۳۵] به کار گرفته شده است. در این انتخاب به تعداد پرونده‌های حاوی خطا، پرونده‌های بدون خطا انتخاب می‌شود.

به ازای هر پرونده‌ای دارای خطا در همان ثبت از پروژهای مربوط، یک پرونده‌ی بدون خطا به صورت تصادفی انتخاب می‌شود. برای این کار لیست تمام پرونده‌های داخل پروژه در ثبت پرونده حاوی خطا در نظر گرفته می‌شود و یک پرونده به صورت تصادفی انتخاب می‌شود. این پرونده نباید جز پرونده‌های حاوی خطا در آن ثبت از پروژه باشد. همانطور که گفته شد یک ثبت ممکن است بیش از یک پرونده حاوی خطا داشته باشد. همچنین ممکن است این پرونده در ثبت‌های بعدی یا قبلی خطا داشته باشد و از این نظر محدودیتی ندارد. سپس مشخصات این پرونده در جدول CleanInfo قرار می‌گیرد. نمایی از این جدول در تصویر ۱۰.۴ آورده شده است.

#	Id	CleanClassName	CommitId	PriorTagName	Project	RelatedBugId	TagCommit
1	1	org.apache.commons.la...	2c454a4ce3fe7710987468...	LANG_3_1	Lang	1	b1340f422f68be...
2	2	org.apache.commons.la...	aefc12c38171e1a84a90dc...	LANG_3_1	Lang	2	b1340f422f68be...
3	3	org.apache.commons.la...	1f001d06a2bde5ee4e3204...	LANG_3_1	Lang	3	b1340f422f68be...
4	4	org.apache.commons.la...	4ddb99c5805781bd3c22...	LANG_3_1	Lang	4	b1340f422f68be...

شکل ۱۰.۴: نمایی از جدول محتوای اطلاعات پرونده‌های سالم

۳.۴.۴ استخراج معیارهای فرآیند

در این قسمت نحوه‌ی استخراج هر یک از معیارهای ذکر شده در قسمت ۱.۳ بیان می‌شود.

تعداد ثبت در سیستم کنترل نسخه: اولین راه حلی که به ذهن می‌رسد استفاده‌ی مستقیم از Jgit برای این کار است. به این صورت که تعداد ثبت‌های بین ثبت کنونی و انتشار قبلی را بررسی کرده و تعداد ثبت‌هایی که در آن‌ها پرونده حاوی خطا تغییر کرده است شمرده شوند. مشکل این راه این است که بسیار پر هزینه خواهد بود زیرا مرتباً باید عملیات ورودی/خروجی^{۲۲} بر روی دیسک انجام پذیرد و همچنین بررسی‌های تکراری بسیاری انجام می‌گیرد. به عنوان مثال دو ثبت حاوی خطا را در نظر بگیرید که دارای انتشار ما قبل یکسانی هستند. تعدادی از بررسی‌های ثبت‌های ما بین آن‌ها تا ثبت مربوط به انتشار دارای همپوشانی خواهد بود. از طرف دیگر می‌توان اطلاعاتی که در بررسی ثبت‌ها بدست می‌آید در محاسبه‌ی معیارهای دیگر نیز مورد استفاده قرار گیرد.

²²Input/Output (IO)

همچنین برای یافتن ثبت‌های بین انتشار و ثبت مورد نظر نمی‌توان از تاریخ ثبت آنها استفاده کرد. زیرا تعداد زیادی از ثبت‌های ابتدای برخی پروژه‌های مورد مطالعه دارای تاریخ یکسانی هستند بنابراین استفاده از تاریخ غیر ممکن می‌شود. علت داشتن تاریخ یکسان احتمالاً مهاجرت از یک نوع مخزن نرم‌افزاری به نوع گیت بوده است.

بنابراین کل ثبت‌های پروژه‌ها مورد بررسی قرار گرفت و دو جدول تولید شد. جدول اول به نام CommitInfo که اطلاعات کلی ثبت‌ها را در بر می‌گیرد و جدول دوم CommitChangedFile که اطلاعات مربوط به پرونده‌هایی که در یک ثبت از برنامه نسبت به ثبت قبلی تغییر کرده است نگهداری می‌شود. در این جدول برای هر پرونده تعداد خطوط اضافه و کم شده نسبت به ثبت قبلی ذخیره شده است. در جدول اول Sequence_Number نشان می‌دهد که چندمین نسخه از ابتدای پروژه می‌باشد و این عدد در هنگام بررسی‌ها به آن ثبت داده شده زیرا برای یافتن ثبت‌های بین ثبت کنونی و ثبت مربوط به انتشار قبلی لازم است از آنها استفاده شود.

هر سطر از جدول دوم یک کلید خارجی دارد به سطری از جدول اول. قسمتی از جدول CommitInfo در شکل ۱۱.۴ و جدول CommitChangeFile در شکل ۱۲.۴ زیر آمده است:

#	ID	COMMIT_GIT_ID	COMMITTER_MAIL	COMMITTER_NAME	PROJECT	SEQUENCE_NUMBER
35	9506	1e11bf4cfb934f6bd3788a2d47089...	szczepiq@gmail.c...	Szczepan Faber	Mockito	34
36	9507	f28e6c5ebecee8cb75f6ab79b7ad3...	szczepiq@gmail.c...	Szczepan Faber	Mockito	35
37	9508	01b9ebd8ab76460d8b2b59ec581a...	szczepiq@gmail.c...	Szczepan Faber	Mockito	36
38	9509	99e14ba7fd4ce6a101485d65a4949...	szczepiq@gmail.c...	Szczepan Faber	Mockito	37
39	9510	4d48778d08c11825c9c4f089c1730...	iczechowski@gm...	Igor Czechowski	Mockito	38
40	9511	8af6740c7ec9d65a2a7f68c7ca8ea...	iczechowski@gm...	Igor Czechowski	Mockito	39
41	9512	8e871ae69e946c89bccd8ee8f93fc...	szczepiq@gmail.c...	Szczepan Faber	Mockito	40

شکل ۱۱.۴: نمایی از جدول اطلاعات ثبت‌ها

#	ID	ADDED_LINES	DELETE	FILE_NAME	PATH	COMMIT_INFO_ID
433	433	2	3	org.apache.commons.lang.builder.T...	src/java/org/apache/com...	371
434	434	19	4	org.apache.commons.lang.builder.T...	src/java/org/apache/com...	372
435	435	10	5	org.apache.commons.lang.builder....	src/java/org/apache/com...	373
436	436	10	5	org.apache.commons.lang.builder....	src/java/org/apache/com...	373
437	437	14	11	org.apache.commons.lang.builder....	src/java/org/apache/com...	373
438	438	12	1	org.apache.commons.lang.WordWr...	src/java/org/apache/com...	376

شکل ۱۲.۴: نمایی از جدول تغییرات پرونده‌ها در ثبت‌ها

در نهایت با استفاده از قطعه کد ۱.۴ اطلاعات مربوط به ثبت مورد نظر و ثبت انتشار بازیابی می‌شوند و

سپس از شماره‌ی دنباله‌ی آنها در پرسمان موجود در قطعه کد ۲.۴ استفاده می‌شود و معیار محاسبه می‌گردد.

```
1 SELECT * from CommitInfo CI where CI.COMMIT_GIT_ID = :gitId AND CI.
PROJECT = :project
```

قطعه کد ۱.۴: بازیابی اطلاعات ثبت

```
1 SELECT count(*) from CommitChangedFile CC where CC.COMMIT_INFO_ID IN
2 (SELECT CI.ID from CommitInfo CI WHERE CI.SEQUENCE_NUMBER BETWEEN
3 :startSeq AND :endSeq AND CI.PROJECT = :project)
4 AND CC.FILE_NAME = :fileName
```

قطعه کد ۲.۴: محاسبه‌ی معیار تعداد ثبت در سیستم کنترل نسخه

تعداد توسعه‌دهندگان فعال: به منظور محاسبه‌ی این معیار تعداد آدرس ایمیل‌های ثبت‌کننده‌های ثبت‌هایی شمرده می‌شود که آن ثبت‌ها شماره‌ی دنباله‌ی آنها بین شماره‌ی دنباله‌ی ثبت پرونده‌ی مورد نظر و ثبت انتشار قبلی است و همچنین پرونده‌ی مورد نظر در آن ثبت‌ها تغییر کرده است. به عبارت دیگر ثبت‌هایی که نام پرونده در جدول CommitChangeFile برای آنها وجود دارد.

```
1 SELECT count(DISTINCT CI.COMMITTER_MAIL) from CommitInfo CI WHERE
2 CI.SEQUENCE_NUMBER BETWEEN :startSeq AND :endSeq AND CI.PROJECT =
3 project AND CI.ID IN
4 (SELECT CC.COMMIT_INFO_ID from CommitChangedFile CC where CC.FILE_NAME
= :fileName)
```

قطعه کد ۳.۴: محاسبه‌ی تعداد توسعه‌دهندگان فعال

تعداد توسعه‌دهندگان متمایز: برای محاسبه‌ی معیار از پرسمان قبلی استفاده می‌شود اما اینبار به جای استفاده Sequence_Number انتشار قبلی، عدد یک قرار داده می‌شود که از ابتدای پروژه تعداد توسعه‌دهندگان شمرده شوند.

مقدار نرمال سازی شده‌ی تعداد خطوط اضافه شده: از پرسمان ۴.۴ جهت محاسبه‌ی مجموع تعداد خطوط اضافه شده به پرونده در طول انتشار استفاده می‌شود و از پرسمان ۵.۴ جهت محاسبه‌ی مجموع خطوط اضافه شده به پروژه استفاده می‌شود. سرانجام حاصل پرسمان اول بر دوم تقسیم می‌شود.

```
1 SELECT sum(CC.ADDED_LINES) from CommitChangedFile CC where
2 CC.COMMIT_INFO_ID IN
3 (SELECT CI.ID from CommitInfo CI WHERE CI.SEQUENCE_NUMBER BETWEEN
4 :startSeq AND :endSeq AND CI.PROJECT = :project)
5 AND CC.FILE_NAME = :fileName
6
```

قطعه کد ۴.۴: محاسبه‌ی تعداد خطوط اضافه شده به پرونده

```
1 SELECT sum(CC.ADDED_LINES) from CommitChangedFile CC where
2 CC.COMMIT_INFO_ID IN
3 (SELECT CI.ID from CommitInfo CI WHERE CI.SEQUENCE_NUMBER
4 BETWEEN :startSeq AND :endSeq AND CI.PROJECT = :project)
```

قطعه کد ۵.۴: محاسبه‌ی تعداد خطوط اضافه شده به پروژه

مقدار نرمال سازی شده‌ی تعداد خطوط حذف شده: به طور مشابه معیار قبلی محاسبه می‌گردد.

درصد خطوطی که مالک پرونده مشارکت کرده: دستور Blame در Jgit نشان می‌دهد که هر خط از پرونده در یک ثبت در کدام یک از ثبت‌های گذشته اضافه شده است. با یافتن ثبت مسئول اضافه کردن آن خط نویسنده‌ی آن خط مشخص می‌شود که همان ثبت‌کننده است. با کمک این دستور به دلایل مشابه ساخت جداول مربوط به ثبت‌ها، جدولی با عنوان Participation ساخته شده که در آن هر سطر نشان می‌دهد که یک نویسنده در یک نسخه از برنامه چند درصد از خطوط به وی اختصاص دارد. در شکل ۱۳.۴ نمایی از این جدول آورده شده است. از این جدول علاوه بر محاسبه‌ی این معیار برای یافت سایر معیارها نیز استفاده خواهد شد. در نهایت معیاری که در ابتدا بسیار پیچیده به نظر می‌رسید به کمک پرسمان ساده‌ی ۶.۴ محاسبه خواهد شد.

#	ID	AUTHOR_EMAIL	COMMIT_ID	FILE_NAME	FILE_PATH	PARTICIPATION_PERCENT
1	1	dirkv@apache.org	2c454a4ce3fe771098...	org.apache.commons.lang3.time.FastDateFormat	src/main/java/org/ap...	0.00169492
2	2	oheger@apache.org	2c454a4ce3fe771098...	org.apache.commons.lang3.time.FastDateFormat	src/main/java/org/ap...	0.0745763
3	3	joehni@apache.org	2c454a4ce3fe771098...	org.apache.commons.lang3.time.FastDateFormat	src/main/java/org/ap...	0.0118644
4	4	stevencaswell@apa...	2c454a4ce3fe771098...	org.apache.commons.lang3.time.FastDateFormat	src/main/java/org/ap...	0.00508475

شکل ۱۳.۴: نمایی از جدول مشارکت‌کنندگان در ویرایش پرونده‌ها

```
1 SELECT max(PARTICIPATION_PERCENT) from Participation P
2 where COMMIT_ID = :commitId AND FILE_NAME = :fileName )
```

قطعه کد ۶.۴: محاسبه درصد خطوط مالک پرونده

تعداد مشارکت کنندگان جزئی: با استفاده از جدول Participation و پرسمان ۷.۴ معیار محاسبه می شود. مقدار minorThreshold برابر ۵ درصد قرار می گیرد.

```
1 SELECT count(AUTHOR_EMAIL) from Participation P
2 where COMMIT_ID = :commitId AND FILE_NAME = :fileName
3 and PARTICIPATION_PERCENT < :minorThreshold
```

قطعه کد ۷.۴: محاسبه تعداد مشارکت کنندگان جزئی

تعداد ثبت های همسایگان: ابتدا لازم است که همسایگان پرونده در یک ثبت و نیز تعداد دفعات همسایگی در طول انتشار مشخص شود. این عمل به وسیله پرسمان ۸.۴ انجام می شود. سپس معیار تعداد ثبت ها در سیستم کنترل نسخه مشابه قبل با استفاده از کد ۲.۴ محاسبه می گردد و از آنها میانگین وزن دهی شده گرفته می شود.

```
1 SELECT FILE_NAME as 'name', count(ID) as 'frequency' FROM
2 CommitChangedFile WHERE COMMIT_INFO_ID IN
3 (SELECT COMMIT_INFO_ID FROM CommitChangedFile WHERE FILE_NAME = :
4   fileName)
5 AND COMMIT_INFO_ID IN
6 (SELECT CI.ID from CommitInfo CI WHERE CI.SEQUENCE_NUMBER BETWEEN :
7   startSeq AND :endSeq AND PROJECT = :project)
8 AND FILE_NAME != :fileName GROUP BY FILE_NAME
```

قطعه کد ۸.۴: یافتن همسایگان و تعدد همسایگی

تعداد توسعه دهندگان فعال همسایگان: به طور مشابه با معیار قبلی محاسبه می شود.

تعداد توسعه دهندگان متمایز همسایگان: به طور مشابه با معیار قبلی محاسبه می شود.

تجربه مالک پرونده: برای محاسبه معیار ابتدا با استفاده از پرسمان ۹.۴ مالک پرونده مشخص می شود.

سپس تعداد ثبت هایی که مالک پرونده از ابتدای پروژه تا آن زمان ثبت کرده است با استفاده از پرسمان ۱۰.۴ شمرده می شود. به ترتیب از دو جدول Participation و CommitInfo استفاده می شود.

```
1 SELECT AUTHOR_EMAIL FROM Participation P WHERE COMMIT_ID = :commitId
2 AND FILE_NAME = :fileName AND PARTICIPATION_PERCENT =
3 (SELECT max(PARTICIPATION_PERCENT) FROM Participation P2
4  WHERE P2.COMMIT_ID = :commitId AND P2.FILE_NAME = :fileName)
```

قطعه کد ۹.۴: یافتن مالک پرونده

```
1 SELECT count(*) from CommitInfo CI where CI.SEQUENCE_NUMBER BETWEEN
```

```
2 : startSeq AND :endSeq AND CI.PROJECT = :project AND CI.COMMITTER_MAIL =
3 :authorEmail
```

قطعه کد ۱۰.۴: شمارش تعداد ثبت‌های یک ثبت کننده در بازه‌ی زمانی داده شده

تجربه‌ی تمام مشارکت‌کنندگان: ابتدا همه‌ی توسعه‌دهندگان پرونده با استفاده از پرسمان ۱۱.۴ مشخص می‌شوند. سپس میزان تجربه‌ی هر یک با استفاده از پرسمان ۱۰.۴ جداگانه محاسبه می‌شود و از آن‌ها میانگین هندسی گرفته می‌شود.

```
1 SELECT AUTHOR_EMAIL FROM Participation P WHERE COMMIT_ID = :commitId
2 AND FILE_NAME = :fileName
```

قطعه کد ۱۱.۴: یافتن مشارکت‌کنندگان در پرونده

در نهایت جدولی برای معیارهای فرآیند تولید می‌شود که نمایی از آن در شکل ۱۴.۴ آورده شده است.

#	ID	ACTIVE_D	COMM	DEV_COUNT	FILE_INFO_ID	NORMAL_ADC	NORMAL_DE	FILE_1	MINOR	OWNER_PARTI	ALL_AUTH	OWNER_EXPERIEN	NEIGHBORS_COMM	NEIGHBORS_A	NEIGHBORS_TOTAL_DEV
98	98	0	0	1	98	0	0	B	0	1	536	536	0	0	0
99	99	1	3	2	99	0.0716029	0.060241	B	0	0.595238	158	525	4	1	2
100	100	1	1	2	100	0.000898...	0.0019084	B	1	0.990909	148	524	1.5	1.5	2
101	101	3	8	4	101	0.000521...	0.001285...	B	2	0.892635	717	1324	4.39672	1.93115	3.94754
102	102	6	22	11	102	0.00794188	0.0134352	B	6	0.497545	213	450	4.08507	1.85764	4.02778
103	103	4	32	4	103	0.0671348	0.0951634	B	2	0.996774	570	441	5.73	2.25	3.16

شکل ۱۴.۴: نمایی از جدول معیارهای فرآیند

۴.۴.۴ استخراج معیارهای جهش

روند کلی به این صورت است که برای هر سطر از جدول BugInfo یا CleanInfo که معادل یک پرونده در یک نسخه است ابتدا آن نسخه از برنامه در پوشه‌ی کاری قرار می‌گیرد. منظور از پوشه‌ی کاری محلی است که پرونده‌های یک ثبت خاص از پروژه از مخزن نرم‌افزاری فراخوانی می‌شود و در آن قرار می‌گیرد. سپس به پرونده build.xml و یا build.gradle قطعه کدهایی به منظور اجرای صحیح فرآیند ساخت اضافه می‌شود.

همچنین جهت تولید جهش‌یافته و تحلیل جهش لازم است برای هر پروژه پیکربندی‌هایی انجام شود که این پیکربندی‌ها با اجرای عملیات مهندسی معکوس در ابزار Defects4j به دست آمد. به منظور انجام مهندسی معکوس کدهای ابزار که به زبان پزل^{۲۳} نوشته شده‌اند مورد بررسی قرار گرفتند و نحوه‌ی عملکرد ابزار با پروژه‌های مختلف و پیکربندی‌ها مشخص شد.

از آنجا که اجرای تحلیل جهش زمان زیادی می‌گیرد یک رایانه به صورت اختصاصی برای انجام آن در آزمایشگاه

²³Perl

کیفیت نرم/فزار^{۲۴} واقع در دانشگاه صنعتی شریف در نظر گرفته شد. این رایانه به یک سرور لینوکس^{۲۵} تبدیل شد تا امکان نظارت و رفع خطا در استخراج معیارهای جهش همواره امکان پذیر باشد و استخراج معیارها و توسعه‌ی سایر قسمت‌های این پژوهش به صورت موازی انجام گیرد. جزییات تبدیل رایانه به سرور لینوکس در پیوست ب آمده است.

از آنجا که انجام تحلیل جهش بر روی موارد مطالعاتی صنعتی انجام گرفته است و پروژه‌های انتخاب شده حجم زیادی دارند لازم است تا پیکربندی‌هایی در نظر گرفته شود تا از بروز خطا و توقف محاسبات جلوگیری شود. این پیکربندی‌ها در زیر آمده است.

- **افزایش فضای PermGen^{۲۶}:** این فضا یک هیپ^{۲۷} مخصوص است که از فضای هیپ اصلی جاوا مجزا است و در آن ماشین مجازی جاوا^{۲۸} فراداده‌های^{۲۹} کلاس‌های بارگذاری شده را ردگیری می‌کند. به دلیل حجم زیاد پروژه‌های مورد مطالعه لازم است که این فضا بیشتر از حالت پیش فرض قرار داده شود. برای انجام این پژوهش فضای ۲ گیگابایت در نظر گرفته شده است.

- **افزایش فضای Codecache:** کدهای ترجمه شده به زبان ماشین در این فضا قرار می‌گیرد که به دلیل مشابه پیکربندی قبلی لازم است این فضا از حالت پیش فرض بیشتر باشد. فضای در نظر گرفته شده ۵۱۲ مگابایت می‌باشد.

- **قرار دادن زمان خروج^{۳۰}:** زمانی که یک جهش یافته از کد اصلی ساخته می‌شود ممکن است که جریان کنترلی به نحوی تغییر کند که برنامه در حلقه‌ی بی‌نهایت یا بن‌بست قرار گیرد. برای جلوگیری از چنین حالتی لازم است تا در تنظیمات ابزار JUnit، مهلت زمانی در نظر گرفته شود تا در صورت قرارگیری در چنین شرایطی پس از مدت زمان معین اجرای مورد آزمون متوقف شود و مورد آزمون شکست خورده تلقی شود. مدت زمان تعیین شده جهت خروج ۱۳ ثانیه می‌باشد.

- **عملگرهای جهش انتخابی:** با توجه به هزینه‌ی زمانی تحلیل جهش به کارگیری تمامی عملگرهای موجود در ابزار Major به صرفه نمی‌باشد. برای تولید جهش‌یافته‌ها از مجموعه عملگرهای استفاده شده در مقاله‌ی بوئر و همکاران[۲۹] استفاده شده که مطابق عملگرهای پیش فرض در ابزار PIT می‌باشد.

²⁴Software Quality Research Lab - <http://sqrllab.ce.sharif.edu/>

²⁵Linux

²⁶Premanent Generation

²⁷Heap

²⁸Java Virtual Machine

²⁹Metadata

³⁰Timeout

پرونده‌ی MML ساخته شده در شکل ۱۵.۴ آمده است.

```

1 targetOp{
2
3 BIN(+) ->{-};
4 BIN(-) ->{+};
5 BIN(*) ->{/};
6 BIN(/) ->{*};
7 BIN(%) ->{*};
8
9 BIN(>>) ->{<<};
10 BIN(<<) ->{>>};
11 BIN(>>>) ->{<<<};
12
13 BIN(&) ->{|};
14 BIN(|) ->{&};
15 BIN(^) ->{&};
16
17 UNR(+) ->{-};
18 UNR(-) ->{+};
19
20 // Use sufficient replacements for ROR
21 BIN(>) ->{>=,<=};
22 BIN(<) ->{<=,>=};
23 BIN(>=) ->{>,<};
24 BIN(<=) ->{<,>};
25 BIN(==) ->{!=};
26 BIN(!=) ->{==};
27
28 // Delete all types of supported statements
29 DEL(CALL);
30
31 // Enable all operators
32 AOR;
33 EVR;
34 LOR;
35 SOR;
36 ROR;
37 ORU;
38 STD;
39 }

```

شکل ۱۵.۴: پرونده‌ی mml ساخته شده جهت تولید جهش‌یافته‌ها

پس از انجام تحلیل جهش برای پرونده‌های حاوی خطا و سالم نتایج در جدول MutationMetrics قرار داده شد که نمایی از این جدول در شکل ۱۶.۴ آمده است.

Result Grid								Filter Rows:	Edit:	Export/Import:
#	MetricId	Covered	FileInfold	FileType	GeneratedCount	Killed	Lived			
1	1	369	1	B	373	310	59			
2	2	82	2	B	82	80	2			
3	3	364	3	B	368	304	60			
4	4	26	4	B	26	20	6			

شکل ۱۶.۴: نمایی از جدول نتایج تحلیل جهش

۵.۴ رویکرد دوم: معیارهای فرآیند مبتنی بر جهش

همانطور که در قسمت ۲.۳ اشاره شده چهار معیار معرفی شدند و مبتنی بر جهش نامیده شدند. این قسمت به نحوه پیاده‌سازی دسته‌ی دوم از معیارها را شرح خواهد داد.

- **تعداد جهش‌یافته‌های تولید شده‌ی جدید نسبت به انتشار قبلی برنامه:** به منظور محاسبه‌ی این معیار ابتدا لازم است که مشخص شود که پرونده‌ی مورد نظر نسبت به انتشار قبلی چه تغییراتی داشته است. این کار با استفاده از ابزار JGit انجام می‌شود. JGit این امکان را فراهم می‌کند که دو پرونده در دو ثبت متفاوت مقایسه شوند و مشخص می‌کند که کدام خطوط حذف شده‌اند و کدام خطوط اضافه شده‌اند. در اینجا لازم است خطوط اضافه شده مشخص شود. سپس با استفاده از ابزار Major جهش‌یافته‌ها تولید می‌شود. در قسمت ۲.۲.۴ توضیح داده شد که پس تولید جهش‌یافته‌ها یک فایل خروجی نیز به نام mutant.log تولید می‌شود که در آن مشخص شده در هر خط از برنامه چه جهش‌یافته‌هایی تولید شده است. حال کفایت تعداد جهش‌یافته‌های تولید شده در خطوطی شمرده شوند که ابزار JGit آن‌ها را به عنوان خطوط جدید نسبت به انتشار قبلی معرفی کرده است. بدین ترتیب این معیار محاسبه خواهد شد. لازم به ذکر است روش یاد شده پایه‌ی محاسبه‌ی معیار بعدی و معیارهای رویکرد سوم است.

• تعداد جهش‌یافته‌های متمایز در چند انتشار اخیر:

به منظور افزایش کارایی ابتدا بررسی می‌شود که فایل مورد نظر در آن انتشار وجود دارد یا خیر در صورت عدم وجود محاسبات برای آن انتشار انجام نمی‌گیرد. برای محاسبه ابتدا چهار انتشار قبلی با استفاده از پرسمان ۱۲.۴ از جدول ProjectRelease بازیابی می‌شود. سپس مشابه معیار قبلی جهش‌یافته‌های جدید نسبت به انتشار قبلی برای هر انتشار محاسبه می‌شود و با هم جمع زده می‌شود. یک جدول برای نتایج تولید جهش‌یافته‌ها به نام DistinctMutantLog در نظر گرفته شده که تعداد جهش‌یافته‌های

جدید برای هر انتشار نسبت به انتشار قبلی در آن ذخیره می‌گردد. از مزایای ایجاد این جدول پایداری در انجام محاسبات است به عنوان مثال در صورت توقف محاسبات امکان از سرگیری محاسبات از محل توقف وجود دارد و همچنین با نگهداری به عنوان یک مجموعه داده می‌تواند در پژوهش‌های دیگر به کار گرفته شود. نمایی از جدول در شکل زیر آمده است. به طور مثال سطر اول جدول بیان می‌کند که در انتشاری از برنامه با شماره ثبت 21a.. پرونده‌ی شماره یک شماره یک از فایل‌های حاوی خطا ۴۳۰ جهش‌یافته‌ی جدید نسبت به انتشار قبلی داشته است.

```
1 SELECT * FROM ProjectRelease WHERE Project = :project AND
2   SequenceNumber <
3   (SELECT SequenceNumber FROM ProjectRelease WHERE
4     Project = :project AND CommitId = :releaseCommit)
5 ORDER BY SequenceNumber DESC LIMIT 4
```

قطعه کد ۱۲.۴: بازیابی چهار نسخه‌ی اخیر یک ثبت

#	LogId	CommitId	FileId	FileType	NewMutants
1	1	aad55e0d568d152e7290a18136d247b1abbaa21a	1	B	430
2	2	9ee116a6a54763f0e86567df2a290cf81d8a3437	1	B	44
3	3	b1340f422f68be7c237bbc9127d1f12a92be16a2	1	B	4
4	4	aad55e0d568d152e7290a18136d247b1abbaa21a	2	B	98
5	5	9ee116a6a54763f0e86567df2a290cf81d8a3437	2	B	0
6	6	b1340f422f68be7c237bbc9127d1f12a92be16a2	2	B	0

شکل ۱۷.۴: نمایی از جدول تعداد جهش‌یافته‌های متمایز در انتشارها

- **میزان تغییرات مثبت امتیاز جهش در چند انتشار اخیر:** ابتدا انتشارها مشابه معیار قبلی بازیابی می‌شوند و سپس برای هر یک تحلیل جهش انجام می‌گردد. نتایج جهش در جدولی به نام ReleaseMutation قرار می‌گیرد. نمایی از این جدول در شکل ۱۸.۴ آمده است. سپس هر انتشار با انتشار قبلی مقایسه می‌شود و در صورتی که تغییر امتیاز جهش مثبت باشد با مجموعه تغییرات مثبت جمع می‌گردد.

#	Id	Covered	FileInfold	FileType	GeneratedCount	Killed	Lived	Released
1	1	426	1	B	430	324	102	17
2	2	427	1	B	431	325	102	18
3	3	429	1	B	433	325	104	19
4	4	98	2	B	98	84	14	17
5	5	98	2	B	98	84	14	18

شکل ۱۸.۴: نمایی از جدول نتایج تحلیل جهش در انتشارها

- میزان تغییرات منفی امتیاز جهش در چند انتشار اخیر: به طور مشابه با معیار قبلی عمل می‌گردد با این تفاوت که تغییرات منفی در نظر گرفته می‌شود.

۶.۴ رویکرد سوم: معیارهای ترکیبی جهش-فرآیند

نحوه‌ی محاسبه به این صورت خواهید بود که ابتدا ثبت‌هایی از برنامه در طول آخرین انتشار که در آن فایل مورد نظر تغییر کرده است توسط پرسمان ۱۳.۴ بازیابی می‌شود. سپس برای هر ثبت تعداد جهش یافته‌های جدید نسبت به ثبت قبلی محاسبه می‌شود و برای محاسبه‌ی جهش یافته‌های حذف شده تعداد جهش یافته‌ها در ثبت قبلی را یافته و آن‌ها که جز خطوط حذف شده در ثبت بعدی است شمرده می‌شود. تعداد جهش یافته‌های اضافه و حذف شده در ثبت‌ها جمع شده و بر تعداد ثبت‌های کل پروژه در طول انتشار تقسیم می‌گردد.

```

1 SELECT CC.* from CommitChangedFile CC, CommitInfo CI where CC.
   COMMIT_INFO_ID = CI.ID
2 AND CI.SEQUENCE_NUMBER BETWEEN :startSeq AND :endSeq
3 AND CI.PROJECT = :project
4 AND CC.FILE_NAME = :fileName ORDER BY CI.SEQUENCE_NUMBER asc

```

قطعه کد ۱۳.۴: بازیابی اطلاعات ثبت‌هایی که یک فایل در بازه‌ی مشخص در آنها تغییر کرده است

فصل ۵

ارزیابی

در این بخش به تشریح نحوه‌ی ساخت مدل‌های پیش‌بینی و ارزیابی معیارهای شرح داده شده در فصل ۳ پرداخته می‌شود. با استفاده از معیارهای استخراج شده در فصل ۴ مدل‌های مورد نظر ساخته می‌شوند. ساخت مدل‌ها در زبان R و به وسیله‌ی بسته‌ی کرت^۱ [۳۶] انجام می‌شود.

در ابتدا ۱۰ درصد از داده‌ها به عنوان داده‌ی آزمون جدا می‌شود. با استفاده از ۹۰ درصد باقی‌مانده به ساخت مدل پرداخته می‌شود. در ساخت و ارزیابی مدل‌ها از روش ارزیابی میان دسته‌ای استفاده می‌شود که تعداد دسته‌ها ۱۰ و تعداد تکرار نیز ۱۰ مورد می‌باشد. لازم به ذکر است که دسته‌بندی‌ها به طور تصادفی انجام می‌شود. همچنین در بسته‌ی کرت در هر روش دسته‌بندی پارامترهای مختلفی به طور پیش فرض به کار گرفته می‌شود تا بهترین مدل ممکن ساخته شود. با استفاده از ارزیابی میان دسته‌ای و تنظیم خودکار پارامترهای مختلف مدل نهایی ساخته شده و از این مدل برای پیش‌بینی داده‌های آزمون مورد استفاده قرار گرفته است.

در این ارزیابی از روش‌های دسته‌بندی Neural Network و Logistic Regression ، SVM ، Decition Tree استفاده شده است. این روش‌های دسته‌بندی بیش از سایرین در مقالات مورد استفاده قرار گرفته‌اند. در ادامه هر یک از رویکردها به طور جداگانه ارزیابی شده و نتایج در زیر آمده است.

۱۰.۵ ارزیابی معیارهای فرآیند و جهش

همانطور که اشاره شد هدف از این آزمایش این است که مشخص شود قرارگیری معیارهای جهش در کنار معیارهای فرآیند باعث بهبود پیش‌بینی خطا می‌گردد یا خیر و این تاثیر تا چه میزان است. به همین منظور با استفاده از ۱۲ معیار فرآیند یک مدل پیش‌بینی ساخته شده و مدل دیگری با استفاده از ۱۲ معیار فرآیند و ۴ معیار جهش ساخته شده است. در نهایت این دو مدل با استفاده از معیارهای ارزیابی مختلف با هم مقایسه شده‌اند.

¹Caret

بدیهی است که دو مدلی که با هم مقایسه می‌شوند بجر در معیارهای استفاده شده (بردار ویژگی) به منظور ساخت مدل از هیچ منظری تفاوت ندارند و داده‌های پرونده‌های یکسانی در ساخت و ارزیابی آنها استفاده شده.

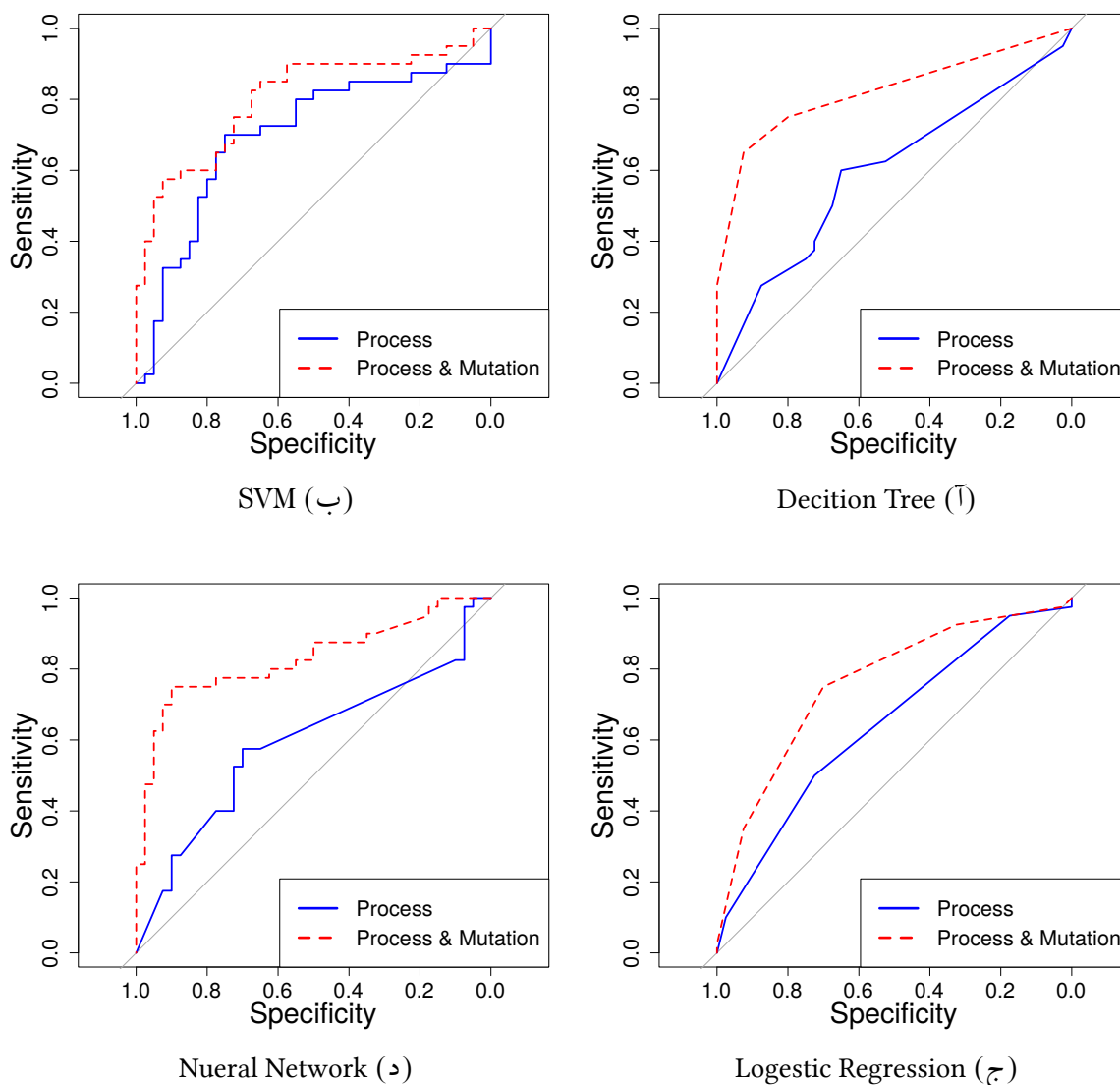
در جدول ۱.۵ بخشی از نتایج آمده است. این نتایج نشان می‌دهد که قرار گیری معیارهای جهش در کنار معیارهای فرآیند موجب بهبود پیش‌بینی خطا به مقدار قابل ملاحظه‌ای می‌شود و در تمام روشهای یادگیری موجب بهبود پیش‌بینی می‌گردد. از میان روشهای دسته‌بندی بهترین عملکرد پس از افزودن معیارهای جهش از نظر صحت و دقت را روش Neural Network داشته است. روش Decition Tree نیز بهترین عملکرد از نظر معیار بازخوانی را داشته است. همچنین بیشترین تغییر مثبت در صحت پیش‌بینی پس از افزودن معیارهای جهش را روش Neural Network و Decition Tree با مقدار ۲۰ درصد داشته است. کمترین تاثیر با مقدار ۷/۵ درصد در روش SVM بوده است. بیشترین افزایش دقت در روش Decition Tree بوده است که مقدار آن ۱۵/۱ درصد می‌باشد. از نظر معیار بازخوانی بیشترین تغییر مثبت را درخت تصمیم دارد که رشد ۲۵ درصدی داشته و روش Logestic Regression کاهش ۲/۵ درصدی داشته است. به طور کلی می‌توان این نتیجه را برداشت کرد که بیشترین بهبود در روش Decision Tree و کمترین در SVM روی داده است.

جدول ۱.۵: مقایسه‌ی معیارهای فرآیند به تنهایی و به همراه جهش

معیار	نام روش	صحت	دقت	بازخوانی
فرآیند	Decition Tree	۰/۵۸۷	۰/۵۷۴	۰/۶۷۵
فرآیند و جهش	Decition Tree	۰/۷۸۷	۰/۷۲۵	۰/۹۲۵
فرآیند	SVM	۰/۶۶۲	۰/۶۸۵	۰/۶۰۰
فرآیند و جهش	SVM	۰/۷۳۷	۰/۸۰۶	۰/۶۲۵
فرآیند	Logestic Regression	۰/۶۱۲	۰/۵۹۱	۰/۷۲۵
فرآیند و جهش	Logestic Regression	۰/۷۲۵	۰/۷۳۶	۰/۷۰۰
فرآیند	Nueral Network	۰/۶۱۲	۰/۷۲۵	۰/۵۹۱
فرآیند و جهش	Nueral Network	۰/۸۱۲	۰/۷۷۷	۰/۸۷۵

در شکل ۱.۵ نمودارهای ROC به تفکیک روش دسته‌بندی آمده است. در هر یک از زیر شکل‌ها منحنی ROC مربوط به دو مدل با هم مقایسه شده است. در مدل اول که در ساخت آن از معیارهای فرآیند استفاده شده با خط ممند نمایش داده شده است و مدل دوم از معیارهای فرآیند به همراه معیارهای جهش ساخته شده است و با خط چین نمایش داده شده. همانطور که قابل مشاهده است در تمامی روش‌ها دسته‌بندی مدل حاوی معیار جهش

مساحت زیر نمودار بیشتری نسبت به مدل دیگر دارند و نشان از عملکرد بهتر این مدل‌ها می‌باشد.



شکل ۱.۵: نمودارهای ROC معیارهای فرآیند و به همراه جهش

در جدول ۲.۵ مساحت زیر نمودار ROC در هر یک از روش‌های دسته‌بندی آورده شده است. در میان روش‌های یادگیری به کار گرفته شده بیشترین افزایش مساحت زیر نمودار را Neural Network به مقدار ۰/۲۲۶ واحد داشته است و کمترین تغییر را نیز SVM با مقدار ۰/۱۰۵ واحد داشته است. به طور متوسط ۰/۱۵۱ واحد در مدل‌ها بهبود مشاهده می‌شود. این موضوع نشان از تاثیر قابل توجه معیارهای جهش می‌باشد.

جدول ۲.۵: مقادیر زیر نمودار ROC معیارهای فرآیند و به همراه جهش

Neural Network	Logestic Regression	SVM	Decition Tree	معیار
۵۹۳	۶۴۳	۶۹۷	۵۹۶	فرآیند
۸۲۹	۷۶۱	۸۰۲	۸۲۲	فرآیند و جهش

۲.۵ ارزیابی معیارهای فرآیند مبتنی بر جهش

ارزیابی این معیارها در دو مرحله انجام می‌شود. در مرحله‌ی اول سه مدل ساخته می‌شود. این مدل‌ها به ترتیب با استفاده از معیارهای فرآیند، فرآیند و جهش و مدل آخر با استفاده از معیارهای فرآیند و فرآیند مبتنی بر جهش ساخته می‌شود. در مرحله‌ی دوم دو مدل ساخته می‌شود. در مدل اول معیارهای فرآیند و جهش مدل پیش‌بینی را خواهد ساخت و در مدل دوم معیارهای فرآیند مبتنی بر جهش نیز به مجموعه‌ی معیارها افزوده می‌شود.

۱.۲.۵ مرحله‌ی اول

مقایسه‌ی این مدل‌ها امکان را فراهم می‌کند مشخص شود آیا معیارهای فرآیند مبتنی بر جهش دارای قابلیت پیش‌بینی هستند یا خیر. همچنین در صورت داشتن این قابلیت مشخص شود که این قابلیت از معیارهای جهش کمتر است یا بیشتر.

مقایسه‌ی نتایج بدست آمده در جدول ۳.۵ با جدول ۱.۵ نشان می‌دهد که در تمامی روشهای دسته‌بندی بجز SVM معیار صحت در مدل سوم از مدل اول مقدار بیشتری دارد. در مدل ساخته شده توسط SVM نیز اختلاف معیار صحت کم می‌باشد (۳ درصد). این مدل در مقایسه با مدل دوم عملکرد بهتری از نظر معیار صحت و بازخوانی در هیچکدام از روشهای دسته‌بندی نداشته است. از نظر معیار دقت در تمامی روشها مدل سوم از مدل اول عملکرد بهتری داشته و حتی در روش Decition Tree مدل سوم از مدل دوم نیز بهتر عملکرده است. از نظر معیار بازخوانی مدل سوم نسبت به مدل اول تنها در روش Neural Network عملکرد بهتری داشته، در Decision Tree بدون تغییر مانده و در دو روش دیگر کاهش یافته است.

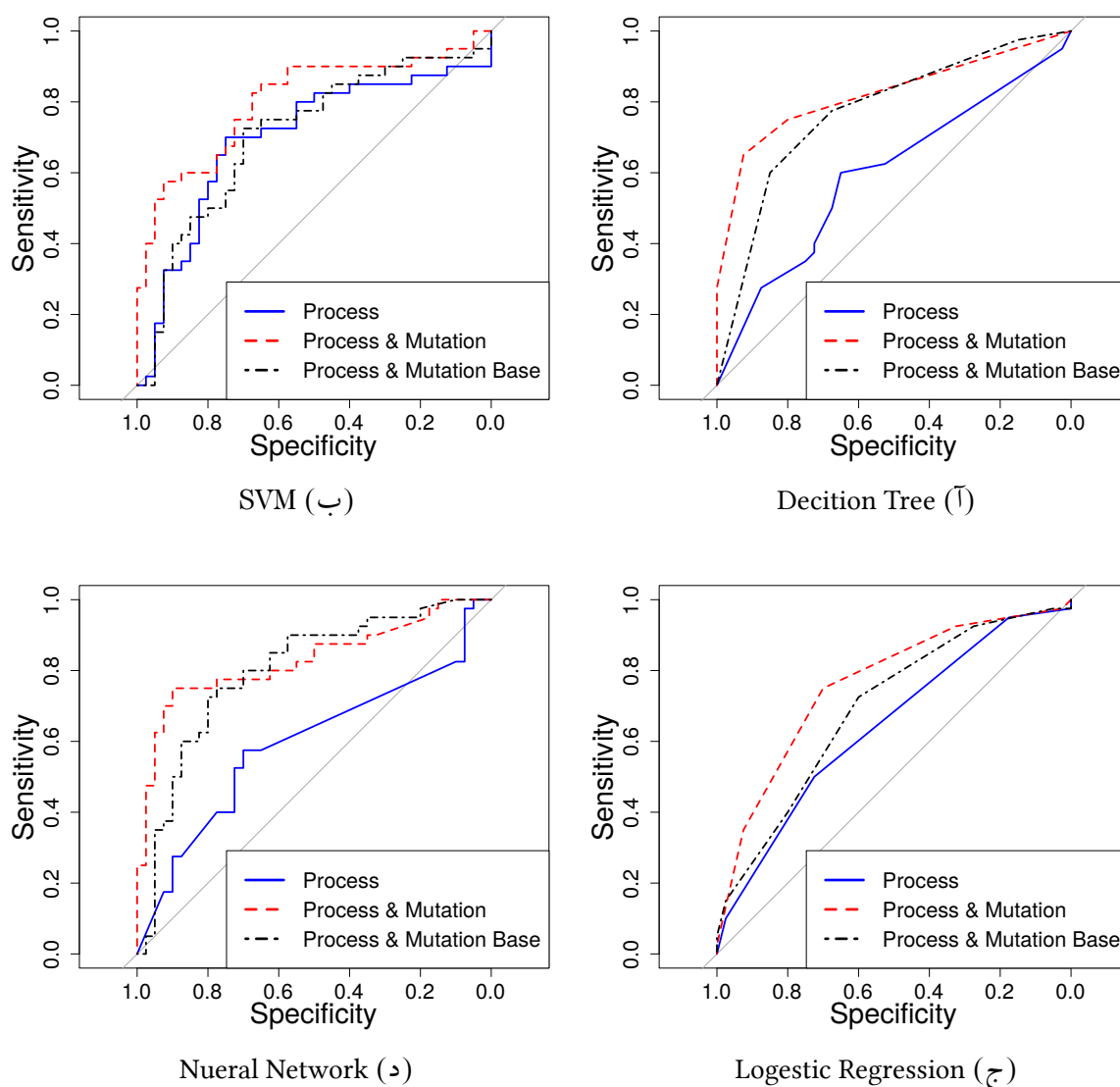
می‌توان این نتیجه را برداشت کرد که معیارهای ارائه شده دارای توانایی پیش‌بینی بیشتری نسبت به معیارهای فرآیند به تنهایی هستند.

جدول ۳.۵: نتایج پیش‌بینی خطای معیارهای فرآیند مبتنی بر جهش - مرحله‌ی اول

نام روش	صحت	دقت	بازخوانی
Decition Tree	۰/۷۲۵	۰/۷۵۰	۰/۶۷۵
SVM	۰/۶۳۷	۰/۶۸۹	۰/۵۰۰
Logestic Regression	۰/۶۶۲	۰/۶۸۵	۰/۶۰۰
Neural Network	۰/۷۶۲	۰/۷۵۶	۰/۷۷۵

در شکل ۲.۵ نمودارهای ROC سه مدل ساخته شده نشان داده شده است. در زیرشکل‌های (آ) (ج) (د) به وضوح عملکرد بهتر مدل سوم از مدل اول قابل مشاهده است. در زیرشکل (ب) نیز که متعلق به SVM است با رجوع به جدول ۴.۵ مشخص می‌شود که در این شکل نیز مساحت زیر نمودار ROC در مدل سوم بیشتر از اول است. همچنین مساحت زیر نمودار در مدل سوم در زیرشکل (ج) به مقدار ۱۵٪ واحد از مدل دوم نیز بیشتر است.

این نتایج در راستای نتایج بدست آمده از جدول ۳.۵ می‌باشد. در نهایت می‌توان این نتیجه را گرفت که معیارهای فرآیند مبتنی بر جهش معرفی شده پیش‌بینی خطا را بهبود می‌بخشند اما عملکرد بهتری نسبت به معیارهای جهش ندارند. همچنین از آنجا که هزینه‌ی محاسباتی بیشتری نسبت به معیارهای جهش دارند جایگزینی آنها به جای یکدیگر مزیتی ندارد.



شکل ۲.۵: نمودارهای ROC معیارهای فرآیند، فرآیند و جهش، فرآیند مبتنی بر جهش

جدول ۴.۵: مقادیر زیر نمودار ROC معیارهای فرآیند مبتنی بر جهش

Neural Network	Logestic Regression	SVM	Decition Tree
۷۹۸	۶۹۳	۷۰۷	۷۷۲

۲.۲.۵ مرحله‌ی دوم

همانطور که اشاره شد دو مدل ساخته می‌شود که مدل اول از معیارهای فرآیند و جهش استفاده می‌کند و در مدل دوم از همگی معیارها (با افزودن معیارهای فرآیند مبتنی بر جهش) استفاده می‌شود. هدف از این آزمایش این

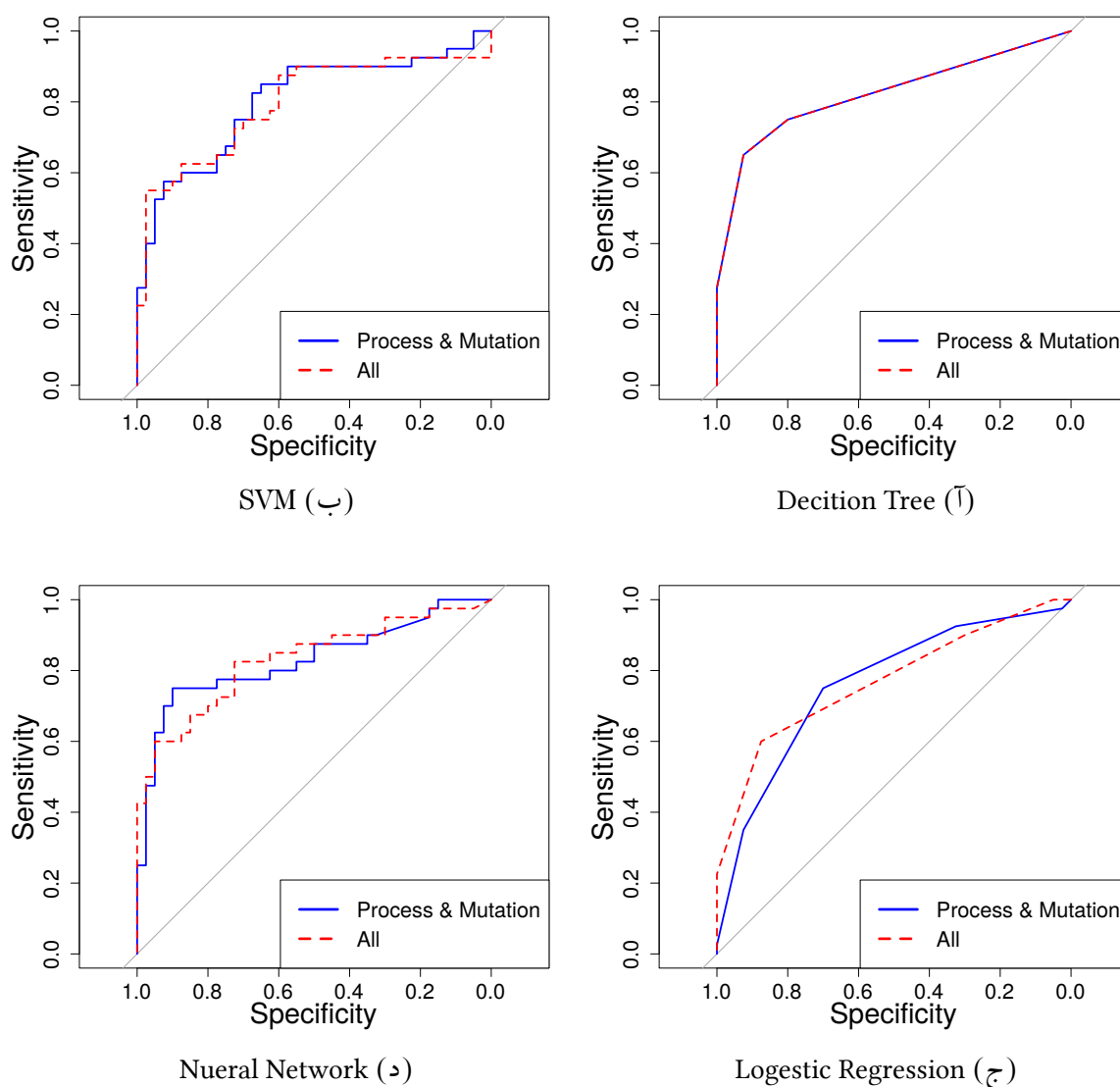
است که مشخص شود در صورتی که معیارهای ارائه شده‌ی جدید در کنار معیارهای قبلی قرار گیرد، در پیش‌بینی بهبودی حاصل می‌گردد یا خیر.

نتایج بدست آمد در جدول ۵.۵ نشان می‌دهد که مدل دوم در هیچ یک از روش‌ها بجز Logistic Regression از نظر معیارهای صحت، دقت و بازخوانی نسبت به مدل اول بهبودی پیدا نکرده است. همچنین در روش Decition Tree نتایج دو مدل یکسان است. در روش Logistic Regression مدل دوم در معیار صحت ۱/۲ درصد افزایش، در معیار دقت ۵ درصد کاهش و ۱۷/۵ درصد در بازخوانی افزایش داشته است.

جدول ۵.۵: نتایج پیش‌بینی خطای مدل حاصل از بکارگیری تمامی معیارها

نام روش	صحت	دقت	بازخوانی
Decition Tree	۰/۷۸۷	۰/۷۲۵	۰/۹۲۵
SVM	۰/۷۱۲	۰/۷۷۴	۰/۶۰۰
Logestic Regression	۰/۷۳۷	۰/۶۸۶	۰/۸۷۵
Nueral Network	۰/۷۵۰	۰/۷۱۷	۰/۸۲۵

نمودارهای ROC هر یک از این دو مدل در روش‌های دسته‌بندی مختلف در شکل ۳.۵ آمده است. در روش‌های مختلف مدل اول با دوم تفاوت چندانی ندارند و طبق جدول ۶.۵ تنها در مدل‌های حاصل از روش Logistic Regression به مقدار ۰/۰۹ واحد مساحت زیر نمودار افزایش پیدا کرده است. بنابراین افزودن معیارهای فرآیند مبتنی بر جهش به سایر معیارهای مورد بررسی نمی‌تواند به بهبود پیش‌بینی بیانجامد.



شکل ۳.۵: نمودارهای ROC معیارهای جهش و فرآیند و تمامی معیارها

جدول ۶.۵: مقادیر زیر نمودار ROC تمامی معیارها

Neural Network	Logestic Regression	SVM	Decition Tree
۸۳۰	۷۷۰	۷۸۶	۸۲۲

۳.۵ ارزیابی معیارهای ترکیبی فرآیند-جهش

در این قسمت به ارزیابی دو معیار مطرح شده پرداخته می‌شود. به منظور ارزیابی آنها دو مدل با استفاده از هر یک از روشهای دسته‌بندی ساخته می‌شود. در مدل اول معیارهای فرآیند استفاده می‌شود و در مدل دوم معیار مقدار

نرمال شده‌ی خطوط اضافه شده با معیار تعداد خطوط اضافی وزن‌دهی شده جایگزین می‌شود و معیار مقدار نرمال شده‌ی خطوط حذف شده نیز به طور مشابه جایگزین می‌شود. سایر معیارهای مدل دوم با مدل اول یکسان خواهد بود.

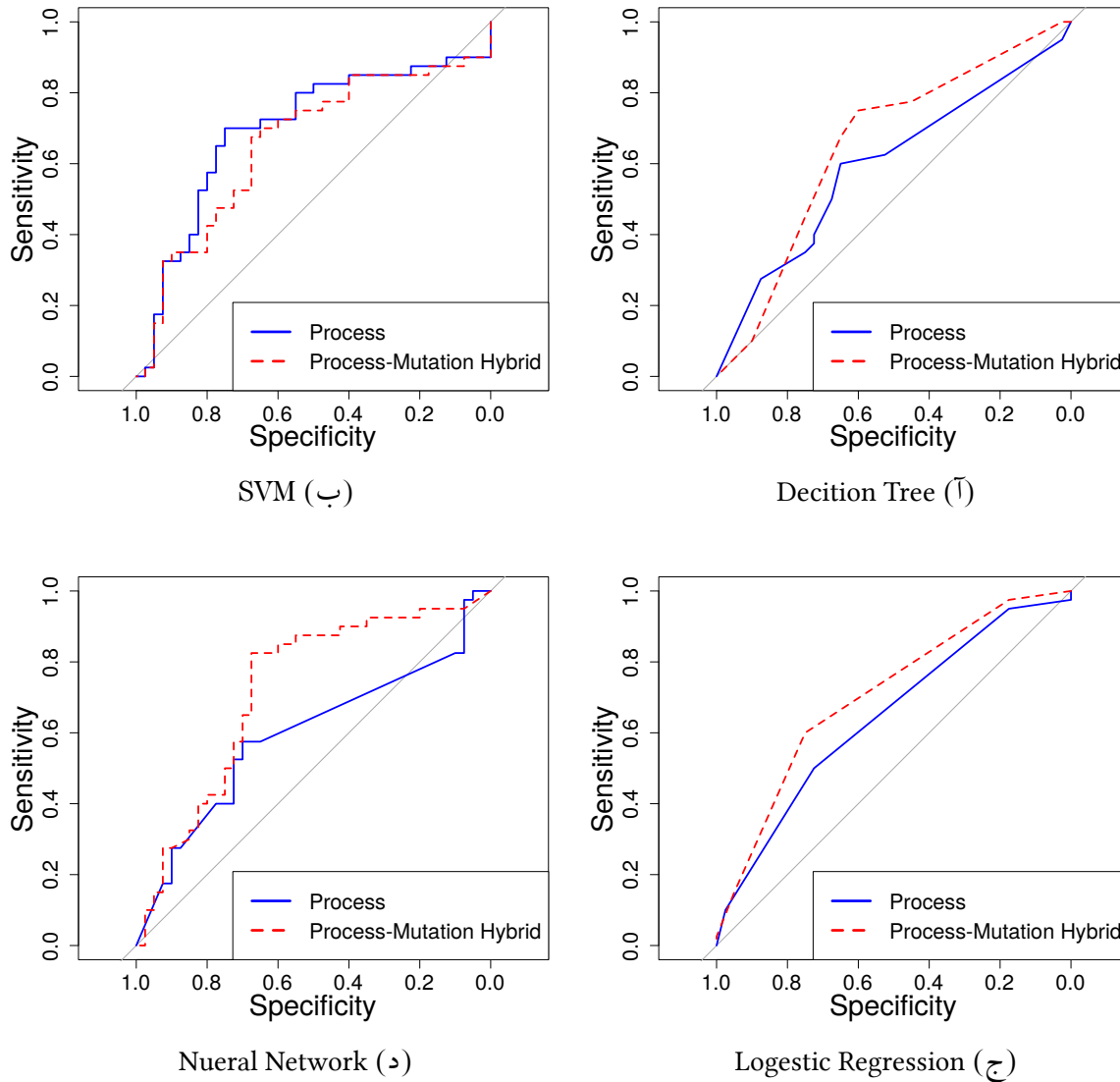
نتایج به دست آمده در جدول ۷.۵ نشان می‌دهد که معیارهای صحت، دقت و بازخوانی برای تمامی مدل‌ها بجز مدل ساخته شده توسط روش SVM افزایش قابل ملاحظه‌ای داشته است. بیشترین افزایش صحت در روش Neural Network به میزان ۱۳/۸ درصد روی داده است. از نظر افزایش دقت بیشترین تغییر مثبت در روش Decition Tree بوده است که ۱۳/۱ درصد رشد داشته است. معیار بازخوانی در دو روش Logistic Regression و Neural Network به ترتیب ۸/۴ و ۲/۵ رشد داشته و در دو روش دیگر کاهش داشته است. به طور میانگین معیار صحت ۶/۶ درصد افزایش، معیار دقت ۶ درصد افزایش و معیار بازخوانی ۰/۴ درصد کاهش داشته است. در نهایت می‌توان این نتیجه را گرفت که معیارهای ترکیبی جهش-فرآیند موجب بهبود در صحت و دقت پیش‌بینی می‌شوند و تاثیر چندانی در بازخوانی ندارند. لازم به ذکر است که تنها دو معیار از ۱۲ معیار مورد استفاده در دو مدل ساخته شده با هم متفاوت هستند که این دو معیار توانسته‌اند حدود ۶ درصد صحت و دقت را بهبود بخشند. این امر نشان از تاثیر قابل ملاحظه‌ی این معیارها می‌باشد.

جدول ۷.۵: مقایسه‌ی معیارهای فرآیند و معیارهای ترکیبی جهش-فرآیند

معیار	نام روش	صحت	دقت	بازخوانی
فرآیند	Decition Tree	۰/۵۸۷	۰/۵۷۴	۰/۶۷۵
ترکیبی جهش-فرآیند	Decition Tree	۰/۶۷۵	۰/۷۰۵	۰/۶۰۰
فرآیند	SVM	۰/۶۶۲	۰/۶۸۵	۰/۶۰۰
ترکیبی جهش-فرآیند	SVM	۰/۶۳۷	۰/۶۶۶	۰/۵۵۰
فرآیند	Logestic Regression	۰/۶۱۲	۰/۵۹۱	۰/۷۲۵
ترکیبی جهش-فرآیند	Logestic Regression	۰/۶۷۵	۰/۶۵۲	۰/۷۵۰
فرآیند	Nueral Network	۰/۶۱۲	۰/۷۲۵	۰/۵۹۱
ترکیبی جهش-فرآیند	Nueral Network	۰/۷۵۰	۰/۷۹۴	۰/۶۷۵

در شکل ۴.۵ نمودارهای ROC به تفکیک روش دسته‌بندی آمده است. در هر یک از زیر شکل‌ها منحنی ROC مربوط به دو مدل با هم مقایسه شده است. در مدل اول که در ساخت آن از معیارهای فرآیند استفاده شده با خط ممتد نمایش داده شده است و مدل دوم از جایگزینی دو معیار فرآیند با معیارهای ترکیبی جهش-فرآیند ساخته

شده و با خط چین نمایش داده شده. همانطور که قابل مشاهده است در تمامی روش‌ها بجز SVM مدل دوم مساحت زیر نمودار بیشتری نسبت به مدل اول داشته است.



شکل ۴.۵: نمودارهای ROC معیارهای فرآیند و به همراه جهش

در جدول ۸.۵ مساحت زیر نمودار ROC دو مدل به تفکیک روش دسته‌بندی آورده شده است. در میان روش‌های یادگیری به کار گرفته شده بیشترین افزایش مساحت زیر نمودار را روش Neural Network به مقدار ۱۲۸٪ واحد داشته است. به طور متوسط ۵۱٪ واحد در مدل‌ها بهبود مشاهده می‌شود. این موضوع نشان می‌دهد که معیارهای ترکیبی جهش-فرآیند از نظر مساحت زیر نمودار ROC نیز موجب تغییر مثبت ایجاد می‌شوند.

با توجه به اینکه تنها روش SVM نتایج ضعیفی نسبت به سایرین داشته است این موضوع را می‌توان با توجه نحوه‌ی عملکرد این روش توجیه کرد. به طور خلاصه این روش سعی می‌کند که فضای ویژگی^۲ را با ایجاد یک /برصفحه^۳ به دسته‌های مختلف تقسیم کند اما توزیع نقاط داده در فضای ویژگی به نحوی نیست که این روش بتواند به خوبی عمل کند.

جدول ۸.۵: مقادیر زیر نمودار ROC معیارهای فرآیند و معیارهای ترکیبی جهش-.

Neural Network	Logestic Regression	SVM	Decition Tree	معیار
۵۹۳	۶۴۳	۶۹۷	۵۹۶	فرآیند
۷۲۱	۷۰۵	۶۵۶	۶۵۴	جهش-فرآیند

^۲Feature Space

^۳Hyperplane

فصل ۶

نتیجه‌گیری و کارهای آتی

در این پایان‌نامه سعی شد که تاثیر معیارهای جهش بر پیش‌بینی خطا در هنگام قرارگیری در کنار معیارهای فرآیند ارزیابی شود و معیارهای جدیدی با استفاده از مفاهیم تحلیل جهش و تاریخچه‌ی توسعه‌ی نرم‌افزار ارائه گردد. در فصل ۱ به بیان مسئله و مفاهیم مقدماتی پرداخته شد. در فصل ۲ پژوهش‌های پیشین در حوزه‌ی پیش‌بینی خطا مورد بررسی قرار گرفت. پژوهشگران به طرق مختلف سعی در دستیابی به نتایج بهتری در پیش‌بینی خطا هستند. در این بررسی مشخص شد که در پژوهش‌های پیشین دو دسته‌ی کلی از معیارها مورد استفاده قرار گرفته است. این دسته‌ها عبارتند از معیارهای کد و معیارهای فرآیند. معیارهای فرآیند دارای مزیت‌ها بیشتری نسبت به معیارهای کد هستند و پژوهش‌های کمتری نیز به بررسی آنها پرداخته است. در یکی از پژوهش‌های اخیر از معیارهای جهش در کنار معیارهای کد به منظور پیش‌بینی خطا استفاده گردیده و موجب بهبود پیش‌بینی شده است.

پس از مشخص شدن بخش‌هایی از این حوزه که نیازمند تحقیق بیشتر هستند و شناسایی پتانسیل‌های موجود در معیارهای فرآیند و جهش در فصل ۳ راهکارهایی ارائه شدند تا با استفاده از معیارهای فرآیند و مفاهیم تحلیل جهش پیش‌بینی خطا بهبود یابد. در رویکرد اول معیارهای فرآیند در کنار معیارهای جهش قرار می‌گیرند و پیش‌بینی خطا با استفاده از آنها انجام می‌پذیرد. در رویکرد دوم، چهار معیار فرآیند مبتنی بر مفاهیم تحلیل جهش ارائه شده‌اند و در رویکرد سوم دو معیار فرآیند با استفاده از مفاهیم جهش اصلاح شدند و معیارهای ترکیبی جهش-فرآیند به وجود آمدند.

در فصل ۴ نحوه‌ی پیاده‌سازی هر یک از سه رویکرد ارائه شده و ابزارهای مورد استفاده شرح داده شد. به منظور انجام مطالعه‌ی موردی، پنج پروژه‌ی صنعتی جاوا مورد استفاده قرار گرفتند و معیارهای مورد بررسی در آنها استخراج شد. این معیارها برای دو گروه از پرونده‌ها که یکی حاوی خطا و دیگری سالم هستند محاسبه شده

است. در این دو گروه تعداد یکسانی پرونده وجود دارد. پرونده‌های حاوی خطا در مجموعه داده‌ی defects4j مشخص شده‌اند و پرونده‌های سالم به طور تصادفی انتخاب شدند.

معیارهای استخراج شده در فصل ۵ ارزیابی شدند. مدل‌های پیش‌بینی با استفاده از چهار روش دسته‌بندی ساخته شدند و عملکرد مدل‌ها با یکدیگر مقایسه گردید. نتایج ارزیابی نشان داد که معیارهای جهش زمانی که در کنار معیارهای فرآیند قرار گیرند می‌توانند تاثیر قابل توجهی در بهبود پیش‌بینی داشته باشند.

معیارهایی که تحت عنوان فرآیند مبتنی بر جهش ارائه شدند، زمانی که در کنار معیارهای فرآیند قرار می‌گیرند موجب بهبود پیش‌بینی خطا می‌شوند اما توانایی آنها بیشتر از معیارهای جهش نیست. از آنجا که این دسته از معیارها هزینه‌ی محاسباتی بیشتری دارند جایگزینی آنها با معیارهای جهش نمی‌تواند مزیتی داشته باشد. همچنین قرارگیری همه‌ی این معیارها در کنار هم نیز تاثیر مثبت چندانی نخواهد داشت.

معیارهای ترکیبی جهش-فرآیند به طور میانگین ۶ درصد در صحت، ۶/۶ درصد در دقت و ۵/۱ در مساحت زیر نمودار ROC تغییر مثبت ایجاد کرده است و از نظر معیار بازخوانی تغییر قابل توجهی ایجاد نمی‌کند. این تغییرات نشان می‌دهد که اصلاح معیارهای فرآیند موفق آمیز بوده است و عرصه‌ی جدیدی را می‌توان به منظور ساخت معیارهای پیش‌بینی در نظر گرفت و این عرصه ارائه‌ی معیارهای ترکیبی است. همچنین با توجه به این نکته که تولید جهش یافته نیازمند وجود موارد آزمون نیست می‌توان برای این معیارها دامنه‌ی کاربرد وسیع‌تری در نظر گرفت.

در ادامه به گام‌هایی اشاره می‌شود که می‌توانند به نتایج این پایان‌نامه جامعیت بخشند شود و ابعاد دیگری از بکارگیری این معیارها مورد بررسی قرار گیرد.

• بررسی تاثیر استفاده از عملگرهای متفاوت:

در این پایان‌نامه مجموعه‌ی محدودی از عملگرها جهت ساخت جهش استفاده شده است. در پژوهش‌های آتی می‌توان به این موضوع پرداخت که افزایش و یا کاهش مجموعه‌ی عملگرهای جهش یافته چه تاثیری بر پیش‌بینی خطا داشته باشد. همچنین اینکه کدام نوع از عملگرهای مورد استفاده در استخراج معیارهای ارائه شده تاثیر بیشتری بر پیش‌بینی خطا دارد.

• ارزیابی معیارهای کد در کنار معیارهای ارائه شده:

همانطور که بیان شد معیارهای جهش می‌توانند به معیارهای فرآیند کمک کنند تا پیش‌بینی دقیق‌تری

انجام شود. از طرف دیگر استفاده از معیارهای کد نیز می‌تواند به معیارهای جهش کمک کند و این معیارها هزینه‌ی محاسباتی کمتری دارند. با توجه به پیر هزینه بودن معیارهای جهش لازم است میزان بهبود پیش‌بینی خطا توسط آنها با معیارهای کد مقایسه شود و مشخص شود در هنگام قرارگیری در کنار معیارهای فرآیند مزیتی در مقابل معیارهای کد دارند یا خیر.

- **ساخت چهارچوب پیش‌بینی خطا با استفاده از پژوهش موجود:**

استخراج معیارها و ساخت مدل‌های پیش‌بینی در این پایان‌نامه به صورت خودکار انجام می‌گیرد. با ایجاد تغییرات لازم می‌توان چهارچوبی ارائه داده که برای سایر پروژه‌های نرم‌افزاری نیز این معیارها را استخراج کند. با ایجاد یک چهارچوب هم انجام پژوهش‌های آتی توسط سایرین سهولت می‌یابد و هم زمینه‌ی به کارگیری پیش‌بینی خطا در صنعت توسعه می‌یابد.

پیوست آ

ساخت مدل‌های پیش‌بینی و ارزیابی

در این قسمت قطعه کدهای ساخت مدل‌های پیش‌بینی و ارزیابی آنها آورده شده است. قطعه کد آ.۱ مجموعه داده‌ها را آماده می‌کند و تنظیمات مربوط به آموزش مدل‌ها را انجام می‌دهد.

```
1 library(RMySQL);
2 library(caret);
3 library(pROC);
4 library(e1071)
5
6 mydb = dbConnect(MySQL(), user='root', password='1', dbname='
  bug_predict', host='127.0.0.1');
7
8 rs_mutation_metric = dbSendQuery(mydb, "select * from
  MutationMetric");
9 mutation_metircs = fetch(rs_mutation_metric, n=-1);
10 rs_process_metric = dbSendQuery(mydb, "select * from
  ProcessMetric");
11 process_metircs = fetch(rs_process_metric, n=-1);
12
13 ##### clean up data #####
14 source("/home/ali/project/R-scripts/kill-live-to-score.R");
15
16 merged_metrics <- merge(x=clean_mutation_metircs, y=process_
  metircs, by.x="MetricId", by.y="ID")
17 labels<- as.factor(merged_metrics[,names(merged_metrics) %in%
  c("FILE_TYPE")]);
18
19
20 #####test and train#####
21 b_number<-nrow(merged_metrics[merged_metrics$FILE_TYPE == "B"
  ,])
22 c_number<- nrow(merged_metrics[merged_metrics$FILE_TYPE == "C
  ",])
23 smp_size_b <- floor(0.9 * b_number);
24 smp_size_c <- floor(0.9 * c_number);
25
```

```

26 ## set the seed to make your partition reproducible
27 set.seed(1423)
28 train_ind_b <- sample(seq_len(b_number), size = smp_size_b)
29 train_ind_c <- sample(seq_len(c_number), size = smp_size_c)
30 train_ind_c <- train_ind_c + b_number
31 train_ind <- c(train_ind_b, train_ind_c)
32
33 #####train control#####
34 MyFolds <- createMultiFolds(merged_metrics[train_ind,4], k =
    10, times=10)
35 train_control <- trainControl(method = "cv", index = MyFolds,
36 savePredictions = TRUE,
37 classProbs = TRUE
38 # ,summaryFunction = twoClassSummary
39 )
40
41

```

قطعه کد آ.۱: آماده‌سازی مجموعه داده

در قطعه کد آ.۲ پاک‌سازی داده‌ها و تبدیل داده‌های جهش به امتیاز جهش انجام می‌شود.

```

1 clean_mutation_metircs<- mutation_metircs[!is.na(mutation_
    metircs$Covered) ,];
2
3 for(i in 1:dim(clean_mutation_metircs)[1])
4 {
5   if(clean_mutation_metircs[i, 'Lived']==-1)
6   {
7     clean_mutation_metircs[i, 'Lived']<- 0;
8     clean_mutation_metircs[i, 'Killed']<-clean_mutation_metircs[
        i, 'Killed']-1;
9   }
10 }
11
12 temp<-clean_mutation_metircs;
13 temp[,6]<-clean_mutation_metircs[,6] / clean_mutation_metircs
    [,5]
14 temp[,7]<-clean_mutation_metircs[,6] / clean_mutation_metircs
    [,2]
15 clean_mutation_metircs <- temp
16
17 for(i in 1:dim(clean_mutation_metircs)[1])
18 {
19   if(is.nan(clean_mutation_metircs[i, 'Lived']))
20     clean_mutation_metircs[i, 'Lived']<- 0;
21   if(is.nan(clean_mutation_metircs[i, 'Killed']))

```

```

22 clean_mutation_metrics[i, 'Killed'] <- 0;
23 }
24

```

قطعه کد ۲.آ: تبدیل داده‌های جهش به امتیاز جهش

در قطعه کد ۳.آ مدل‌های پیش‌بینی ساخته می‌شوند و با استفاده از داده‌های آزمون پیش‌بینی انجام می‌گیرد. تمامی معیارها در متغیر merged_metrics وجود دارند و با انتخاب ستون‌های مورد نظر زیر مجموعه‌ی مناسب انتخاب می‌شود. همچنین در تابع train روش دسته‌بندی انتخاب می‌گردد.

```

1
2 ##### Process Metrics #####
3 p_features <- merged_metrics[, -c(seq(1,13), 17, 20)];
4 model1 <- train(p_features[train_ind,], labels[train_ind],
5   trControl = train_control, method="nnet");
6 predict1_raw <- predict.train(model1, p_features[-train_ind,],
7   type="raw")
8 predict1_prob <- predict.train(model1, p_features[-train_ind,],
9   type="prob")
10
11 ##### Process Metrics with mutation #####
12 m_features1 <- merged_metrics[, !names(merged_metrics) %in% c("
13   FILE_TYPE", "MetricId", "FileType", "FileInfoId", "FILE_INFO_
14   ID")];
15 m_features1 <- m_features1[, -c(seq(5,10))];
16 model2 <- train(m_features1[train_ind,], labels[train_ind],
17   trControl=train_control, method="nnet");
18 predict1_raw <- predict.train(model2, m_features1[-train_ind,],
19   type="raw")
20 predict1_prob <- predict.train(model2, m_features1[-train_ind
21   ,], type="prob")
22
23 m_features2 <- merged_metrics[, !names(merged_metrics) %in% c("
24   FILE_TYPE", "MetricId", "FileType", "FileInfoId", "FILE_INFO_
25   ID")];
26 m_features2 <- m_features2[, -c(7,8)];
27 model3 <- train(m_features2[train_ind,], labels[train_ind],
28   trControl=train_control, method="nnet");
29 predict2_raw <- predict.train(model3, m_features2[-train_ind,],
30   type="raw")
31 predict2_prob <- predict.train(model3, m_features2[-train_ind
32   ,], type="prob")
33

```

قطعه کد آ.۳: ساخت مدل‌های پیش‌بینی

در قطعه کد آ.۴ پیش‌بینی‌های انجام شده ارزیابی می‌شوند.

```

1
2 auc(lables[-train_ind], predict1_prob$B)
3 auc(lables[-train_ind], predict2_prob$B)
4 auc(lables[-train_ind], predict3_prob$B)
5
6 plot(roc(lables[-train_ind], predict1_prob$B), col="blue",
      cex.lab=2, cex.axis=1.5);
7 plot(roc(lables[-train_ind], predict2_prob$B), add=TRUE, col=
  "red", lty=2);
8 plot(roc(lables[-train_ind], predict3_prob$B), add=TRUE, col=
  "black", lty=4);
9 legend(x="bottomright", col=c("blue", "red", "black"), lwd=3,
  legend=c("Process", "Process & Mutation", "Process &
  Mutation Base"), bty="n", lty=c(1,2,4), cex = 1.5)
10
11
12 confusionMatrix(predict1_raw, lables[-train_ind])
13 confusionMatrix(predict2_raw, lables[-train_ind])
14 confusionMatrix(predict3_raw, lables[-train_ind])
15
16

```

قطعه کد آ.۴: ارزیابی مدل‌های پیش‌بینی

پیوست ب

آماده‌سازی رایانه به عنوان سرور

انجام تحلیل جهش امری زمان‌بر است. به همین علت لازم است که رایانه‌ای به این فرآیند اختصاص یابد تا این کار بدون وقفه انجام شود و رفع خطا در زمان توسعه‌ی کد در هر مکان و زمانی امکان پذیر باشد. در ادامه گام‌های لازم برای تبدیل رایانه به سرور آمده است.

ب.۱ تنظیمات پایگاه داده

پایگاه‌داده‌ی مورد استفاده در این پژوهش MySQL 5.7.22 می‌باشد. در ابتدا لازم است امکان برقراری ارتباط از راه دور توسط آی‌پی^۱‌های خارج از رایانه فراهم شود. در فایل `mysqld.cnf` پیکربندهای پایگاه داده وجود دارد و این فایل در آدرس `/etc/mysql/mysql.conf.d` قرار دارد. در این فایل لازم است که پارامتر `bind-address` با استفاده از `#` به کامنت^۲ تبدیل شود.

سپس لازم است که یک کاربر مشخص شود که با هر آی‌پی بتواند به پایگاه‌داده وارد شود. این عمل می‌تواند با استفاده از نرم‌افزار Workbench به سادگی انجام شود. این نرم‌افزار ابزار طراحی، توسعه و مدیریت پایگاه‌داده است. در قسمت `server` و سپس `users and privileges` می‌توان به سادگی کاربر مورد نیاز را تعریف کرد. پس از انجام این تنظیمات لازم است که پایگاه داده راه‌اندازی مجدد شود.

ب.۲ ارتباط با اینترنت

پیشنیاز اولیه هر سرور ارتباط با اینترنت می‌باشد. در برخی از شبکه‌ها برای برقراری این ارتباط لازم است از VPN مخصوص به آن شبکه استفاده شود. مشکلی که اغلب یک `vpn` دارد قطع شدن ارتباط آن است و لازم است این ارتباط پس از قطع دوباره ایجاد شود. قطعه کد **ب.۱** هر ۳۰ ثانیه ارتباط را چک می‌کند و در صورت قطع `vpn` را مجدداً راه‌اندازی می‌کند.

^۱ `#!/bin/bash +x`

^۱IP

^۲Comment

```

2 while [ "true" ]
3 do
4   CON="Sharif-ID2"
5   STATUS='nmcli con show --active | grep $CON | cut -f1 -d "
6   if [ -z "$STATUS" ]; then
7     echo "Disconnected, trying to reconnect..."
8     (sleep 1s && nmcli con up $CON)
9   else
10    echo "Already connected !"
11  fi
12  sleep 30
13 done

```

قطعه کد ب.۱: راه اندازی مجدد vpn

ب.۳ رفع مشکل آی‌پی پویا^۳

برای ارتباط با هر رایانه از راه دور لازم است که آدرس آن رایانه را داشته باشیم که این آدرس همان آی‌پی می‌باشد. در بسیاری از شبکه‌ها این آدرس به دلایل مختلف ثابت نیست. به منظور حل این مشکل می‌توان از سرویس‌هایی استفاده کرد که امکان /نقیاد^۴ آی‌پی به آدرس URL را فراهم می‌کنند و همواره با تغییر آی‌پی، آدرس URL را به آی‌پی جدید متصل می‌کنند. سرویسی که در این پژوهش استفاده شد متعلق به سایت *noip*^۵ بود. این سایت یک برنامه هم فراهم می‌کند که این برنامه بر روی رایانه‌ی مورد نظر نصب می‌شود و در بازه‌های زمانی مشخص آدرس آی‌پی را برای سرویس ارسال می‌کند و انقیاد آدرس انجام می‌شود.

ب.۴ ارتباط با ترمینال

ترمینال این امکان را فراهم می‌سازد تا تمام عملیات‌های ممکن در یک سیستم عامل از طریق آن انجام شود. یکی از راههای متداول و مطمئن ارتباط از راه دور استفاده از پروتکل ssh می‌باشد. برای استفاده از این پروتکل لازم است یک سرویس SSH بر روی سرور راه اندازی شود یکی از نرم‌افزارهایی که این کار را انجام می‌دهد OpenSSH می‌باشد. نسخه‌ی Client از این ابزار نیز بر روی رایانه‌ی مشتری نصب می‌گردد. کاربران مجاز می‌توانند از طریق گذرواژه مشخص شده با سرویس SSH بر روی سرور ارتباط برقرار کنند. اما راه ایمن‌تر شناسایی از طریق کلید است. کاربر یک کلید عمومی و خصوصی تولید می‌کند. کلید عمومی

³Dynamic

⁴Bind

⁵www.noip.com

در نزد سرور نگهداری می‌شود و کلید خصوصی در نزد کاربر و برای برقراری ارتباط از این کلیدها استفاده می‌شود.

در ارتباط SSH یک ترمینال برای کاربر ایجاد می‌شود که برای اجرای پروژه در پس‌زمینه کافی نیست. زیرا با قطع ارتباط اجرا نیز متوقف می‌شود. برای دسترسی به چند ترمینال از طریق یک ترمینال می‌توان از ابزار Screen استفاده نمود. پس از برقراری ارتباط SSH در ترمینال باز شده ترمینال‌های مختلفی از طریق ابزار Screen می‌توان ایجاد و مدیریت کرد. هر یک از این ترمینال‌ها در پس‌زمینه می‌توانند کار خود را بدون توجه به وجود یا عدم وجود ارتباط SSH ادامه دهند.

ب.۵ ساخت و اجرای پروژه‌ی جاوا

برای ساخت^۶ و اجرای یک پروژه‌ی جاوا به صورت خودکار ابزارهای مختلفی وجود دارد. یکی از ابزارهای مناسب که به آن اشاره شد Maven است. لازم است که پیکربندی‌های مناسب جهت استفاده از وابستگی‌ها، کامپایل و ساخت فایل اجرایی jar در فایل pom.xml انجام شود. این تنظیمات در قطعه کد ب.۲ آمده است. سپس با استفاده از قطعه کد ب.۳ پروژه ساخته و اجرا می‌شود. از آنجا که پروژه به منظور کامپایل به نسخه‌ی ۸ جاوا کامپایلر نیاز دارد و در هنگام اجرا به نسخه‌ی ۷، این تنظیمات به صورت خودکار انجام می‌شود. همچنین لازم نیست که با تغییر کد بر روی رایانه‌ی مشتری^۷ کدها مستقیماً بر به سرور منتقل شوند. کافیت از سیستم کنترل نسخه استفاده شود. کدها با استفاده از ابزار گیت در سیستم کنترل نسخه‌ی بر روی ابر^۸ آپلود شود و سپس توسط همین ابزار در سرور دانلود شود. اصطلاحاً به این عمل Pull و Push می‌گویند.

```
1 <?xml version="1.0" encoding="UTF-8"?>
2 <build>
3 <plugins>
4 <plugin>
5 <groupId>org.apache.maven.plugins</groupId>
6 <artifactId>maven-compiler-plugin</artifactId>
7 <configuration>
8 <source>1.8</source>
9 <target>1.8</target>
10 </configuration>
11 </plugin>
12 <plugin>
13 <!-- Build an executable JAR -->
14 <groupId>org.apache.maven.plugins</groupId>
15 <artifactId>maven-jar-plugin</artifactId>
16 <version>3.1.0</version>
17 <configuration>
18 <archive>
19 <manifest>
```

^۶Build

^۷Client

^۸Cloud

```

20 <addClasspath>true</addClasspath>
21 <classpathPrefix>lib/</classpathPrefix>
22 <mainClass>Main</mainClass>
23 </manifest>
24 </archive>
25 </configuration>
26 </plugin>
27 <plugin>
28 <artifactId>maven-assembly-plugin</artifactId>
29 <configuration>
30 <archive>
31 <manifest>
32 <mainClass>Main</mainClass>
33 </manifest>
34 </archive>
35 <descriptorRefs>
36 <descriptorRef>jar-with-dependencies</descriptorRef>
37 </descriptorRefs>
38 </configuration>
39 </plugin>
40 </plugins>
41 </build>

```

قطعه کد ب.۲: پیکربندی pom.xml

```

1 #!/bin/bash +x
2 cd ~/IdeaProjects/bug_predict
3 echo 2 | sudo update-alternatives --config javac
4 mvn clean compile assembly:single
5 echo 1 | sudo update-alternatives --config javac
6 /usr/lib/jvm/java-8-openjdk-amd64/bin/java -jar target/com.bug.predict-1.0-SNAPSHOT-jar-with-dependencies.jar

```

قطعه کد ب.۳: ساخت و اجرای پروژه

کتابنامه

- [1] A. Bacchelli, M. D'Ambros, and M. Lanza, "Are popular classes more defect prone?" In *International Conference on Fundamental Approaches to Software Engineering*, Springer, 2010, pp. 59–73.
- [2] N. Limsettho, K. E. Bennin, J. W. Keung, H. Hata, and K. Matsumoto, "Cross project defect prediction using class distribution estimation and oversampling," *Information and Software Technology*, vol. 100, pp. 87–102, 2018.
- [3] L. Chen, B. Fang, and Z. Shang, "Software fault prediction based on one-class svm," in *Machine Learning and Cybernetics (ICMLC), 2016 International Conference on*, IEEE, vol. 2, 2016, pp. 1003–1008.
- [4] J. Nam, "Survey on software defect prediction," *Department of Computer Science and Engineering, The Hong Kong University of Science and Technology, Tech. Rep*, 2014.
- [5] T. Menzies, J. Greenwald, and A. Frank, "Data mining static code attributes to learn defect predictors," *IEEE transactions on software engineering*, vol. 33, no. 1, pp. 2–13, 2007.
- [6] E. Arisholm, L. C. Briand, and M. Fuglerud, "Data mining techniques for building fault-proneness models in telecom java software," in *Software Reliability, 2007. IS-SRE'07. The 18th IEEE International Symposium on*, IEEE, 2007, pp. 215–224.
- [7] F. Rahman, D. Posnett, A. Hindle, E. Barr, and P. Devanbu, "Bugcache for inspections: Hit or miss?" In *Proceedings of the 19th ACM SIGSOFT symposium and the 13th European conference on Foundations of software engineering*, ACM, 2011, pp. 322–331.
- [8] E. Arisholm, L. C. Briand, and E. B. Johannessen, "A systematic and comprehensive investigation of methods to build and evaluate fault prediction models," *Journal of Systems and Software*, vol. 83, no. 1, pp. 2–17, 2010.
- [9] D. Radjenović, M. Heričko, R. Torkar, and A. Živković, "Software fault prediction metrics: A systematic literature review," *Information and Software Technology*, vol. 55, no. 8, pp. 1397–1418, 2013.
- [10] F. Akiyama, "An example of software system debugging,," in *IFIP Congress (1)*, vol. 71, 1971, pp. 353–359.
- [11] M. H. Halstead, *Elements of software science*. Elsevier New York, 1977, vol. 7.
- [12] D. Pawade, D. J. Dave, and A. Kamath, "Exploring software complexity metric from procedure oriented to object oriented," in *Cloud System and Big Data Engineering (Confluence), 2016 6th International Conference*, IEEE, 2016, pp. 630–634.

- [13] T. J. McCabe, "A complexity measure," *IEEE Transactions on software Engineering*, no. 4, pp. 308–320, 1976.
- [14] R. Malhotra, "Comparative analysis of statistical and machine learning methods for predicting faulty modules," *Applied Soft Computing*, vol. 21, pp. 286–297, 2014.
- [15] S. R. Chidamber and C. F. Kemerer, "A metrics suite for object oriented design," *IEEE Transactions on software engineering*, vol. 20, no. 6, pp. 476–493, 1994.
- [16] N. Nagappan and T. Ball, "Use of relative code churn measures to predict system defect density," in *Software Engineering, 2005. ICSE 2005. Proceedings. 27th International Conference on*, IEEE, 2005, pp. 284–292.
- [17] R. Moser, W. Pedrycz, and G. Succi, "A comparative analysis of the efficiency of change metrics and static code attributes for defect prediction," in *Proceedings of the 30th international conference on Software engineering*, ACM, 2008, pp. 181–190.
- [18] E. J. Weyuker, T. J. Ostrand, and R. M. Bell, "Do too many cooks spoil the broth? using the number of developers to enhance defect prediction models," *Empirical Software Engineering*, vol. 13, no. 5, pp. 539–559, 2008.
- [19] T. J. Ostrand, E. J. Weyuker, and R. M. Bell, "Programmer-based fault prediction," in *Proceedings of the 6th International Conference on Predictive Models in Software Engineering*, ACM, 2010, p. 19.
- [20] F. Rahman and P. Devanbu, "How, and why, process metrics are better," in *Proceedings of the 2013 International Conference on Software Engineering*, IEEE Press, 2013, pp. 432–441.
- [21] M. Li, H. Zhang, R. Wu, and Z.-H. Zhou, "Sample-based software defect prediction with active and semi-supervised learning," *Automated Software Engineering*, vol. 19, no. 2, pp. 201–230, 2012.
- [22] S. Kim, T. Zimmermann, E. J. Whitehead Jr, and A. Zeller, "Predicting faults from cached history," in *Proceedings of the 29th international conference on Software Engineering*, IEEE Computer Society, 2007, pp. 489–498.
- [23] H. Hata, O. Mizuno, and T. Kikuno, "Bug prediction based on fine-grained module histories," in *Proceedings of the 34th International Conference on Software Engineering*, IEEE Press, 2012, pp. 200–210.
- [24] S. Kim, E. J. Whitehead Jr, and Y. Zhang, "Classifying software changes: Clean or buggy?" *IEEE Transactions on Software Engineering*, vol. 34, no. 2, pp. 181–196, 2008.
- [25] R. Just, D. Jalali, L. Inozemtseva, M. D. Ernst, R. Holmes, and G. Fraser, "Are mutants a valid substitute for real faults in software testing?" In *Proceedings of the 22nd ACM SIGSOFT International Symposium on Foundations of Software Engineering*, ACM, 2014, pp. 654–665.
- [26] S. Moon, Y. Kim, M. Kim, and S. Yoo, "Ask the mutants: Mutating faulty programs for fault localization," in *Software Testing, Verification and Validation (ICST), 2014 IEEE Seventh International Conference on*, IEEE, 2014, pp. 153–162.
- [27] M. Papadakis and Y. Le Traon, "Metallaxis-fl: Mutation-based fault localization," *Software Testing, Verification and Reliability*, vol. 25, no. 5-7, pp. 605–628, 2015.

- [28] D. Hao, T. Lan, H. Zhang, C. Guo, and L. Zhang, “Is this a bug or an obsolete test?” In *European Conference on Object-Oriented Programming*, Springer, 2013, pp. 602–628.
- [29] D. Bowes, T. Hall, M. Harman, Y. Jia, F. Sarro, and F. Wu, “Mutation-aware fault prediction,” in *Proceedings of the 25th International Symposium on Software Testing and Analysis*, ACM, 2016, pp. 330–341.
- [30] X. Xia, E. Shihab, Y. Kamei, D. Lo, and X. Wang, “Predicting crashing releases of mobile applications,” in *Proceedings of the 10th ACM/IEEE International Symposium on Empirical Software Engineering and Measurement*, ACM, 2016, p. 29.
- [31] L. Kumar, S. Rath, and A. Sureka, “An empirical analysis on effective fault prediction model developed using ensemble methods,” in *2017 IEEE 41st Annual Computer Software and Applications Conference (COMPSAC)*, vol. 1, Jul. 2017, pp. 244–249. DOI: [10.1109/COMPSAC.2017.53](https://doi.org/10.1109/COMPSAC.2017.53).
- [32] C. Bird, N. Nagappan, B. Murphy, H. Gall, and P. Devanbu, “Don’t touch my code!: Examining the effects of ownership on software quality,” in *Proceedings of the 19th ACM SIGSOFT symposium and the 13th European conference on Foundations of software engineering*, ACM, 2011, pp. 4–14.
- [33] R. Just, D. Jalali, and M. D. Ernst, “Defects4j: A database of existing faults to enable controlled testing studies for java programs,” in *Proceedings of the 2014 International Symposium on Software Testing and Analysis*, ser. ISSTA 2014, San Jose, CA, USA: ACM, 2014, pp. 437–440, ISBN: 978-1-4503-2645-2. DOI: [10.1145/2610384.2628055](https://doi.org/10.1145/2610384.2628055). [Online]. Available: <http://doi.acm.org/10.1145/2610384.2628055>.
- [34] R. C. Martin, *Clean code: a handbook of agile software craftsmanship*. Pearson Education, 2009.
- [35] E. B. Johannessen, “Data mining techniques, candidate measures and evaluation methods for building practically useful fault-proneness prediction models,” Master’s thesis, University of Oslo, 2008.
- [36] M. Kuhn *et al.*, “Caret package,” *Journal of statistical software*, vol. 28, no. 5, pp. 1–26, 2008.

واژه‌نامه انگلیسی به فارسی

A ماتریس درهم‌ریختگی Confusion Matrix

جریان کنترلی Control Flow

زوجیت Coupling

ارزیابی میان دسته‌ای Cross-validation

پیچیدگی حلقوی Cyclomatic Complexity

D

اشکال زدایی Debugging

درخت تصمیم Decision Tree

وابستگی Dependency

آماره‌های توصیفی Descriptive Statistics

F

فضای ویژگی Feature Space

پرونده File

چارچوب Framework

G

عمومی Generic

حاشیه‌نویسی شده Annotated

B

متعادل Balanced

جهت‌گیری Bias

انقیاد Bind

شرط شاخه Branch Condition

خطاخیزی Bug-proneness

ساخت Build

C

دسته‌بندی Classification

مشتری Client

ابر Cloud

همبستگی Cohesion

خط دستور Command Line

توضیح Comment

ثبت Commit

قطعه Component

پیکربندی Configuration

Product Metrics معیارهای محصول Ground Assumption فرض زمینه‌ای

Proxy Measurement اندازه‌گیری وکالتی **H**

R

Refactoring بازآرایی کد **I**

Release انتشار

S

Semi-Supervised نیمه-نظارتی **J**

Source Code کد منبع

Suspiciousness مشکوک بودن

Systematic Review بررسی قاعده‌مند

T

Test Case مورد آزمون

Timeout زمان خروج

V

Version Control System سامانه‌ی کنترل نسخه

Hyperplane ابرصفحه

Input/Output (IO) ورودی/خروجی

Iteration تکرار

Java Virtual Machine ماشین مجازی جاوا

Javadoc مستند جاوا

L

Lightweight سبک‌وزن

M

Metadata فراداده

Mutant جهش‌یافته

Mutation Score امتیاز جهش

O

Obsolete منسوخ

Open-source متن-باز

P

Package بسته

Performance کارایی

Plugin افزونه

Popularity شهرت

واژه‌نامه فارسی به انگلیسی

پ

۱

File	پرونده	Descriptive Statistics	آماره‌های توصیفی
Cyclomatic Complexity	پیچیدگی حلقوی	Cloud	ابر
Configuration	پیکربندی	Hyperplane	ابرفصله
		Cross-validation	ارزیابی میان دسته‌ای
		Debugging	اشکال زدایی

ت

		Plugin	افزونه
Iteration	تکرار	Mutation Score	امتیاز جهش
Comment	توضیح	Release	انتشار
		Proxy Measurement	اندازه‌گیری وکالتی
		Bind	انقیاد

ث

Commit	ثبت
--------	-----

ب

Refactoring	بازآرایی کد
-------------	-------------

ج

		Systematic Review	بررسی قاعده‌مند
Control Flow	جریان کنترلی	Package	بسته
Bias	جهت‌گیری		
Mutant	جهش‌یافته		

چ

س

Build ساخت Framework چهارچوب
Version Control System سامانه‌ی کنترل نسخه
Lightweight سبک‌وزن

ح

Annotated حاشیه‌نویسی شده

ش

Branch Condition شرط شاخه
Popularity شهرت

خ

Command Line خط دستور
Bug-proneness خطاخیزی

ع

Generic عمومی

د

Decision Tree درخت تصمیم
Classification دسته‌بندی

ف

Metadata فراداده
Ground Assumption فرض زمینه‌ای
Feature Space فضای ویژگی

ز

Timeout زمان خروج
Coupling زوجیت

ق

Component قطعه

ک

ه

Cohesion همبستگی

Performance کارایی

Source Code کد منبع

م

Confusion Matrix ماتریس درهم‌ریختگی

Java Virtual Machine ماشین مجازی جاوا

Balanced متعادل

Open-source متن-باز

Javadoc مستند جاوا

Client مشتری

Suspiciousness مشکوک بودن

Product Metrics معیارهای محصول

Obsolete منسوخ

Test Case مورد آزمون

ن

Semi-Supervised نیمه-نظارتی

و

Dependency وابستگی

Input/Output (IO) ورودی/خروجی

The Bug Prediction Model Based On Mutation Metrics

Abstract

Software developers notice existence of faults by report of a fault issue tracking systems or failure in software test. Then they try to locate bug and understanding the problem. Early detection of dault results in saving time and money and faciliates debugginh process. Prediction models can be built and used easily by modern statestical tools. Software metrics are the most important part of prediction models. Therfore higher perfomance in model can be achived using new and effective metrics. In this study, process metrics and metrics that built base on mutation analysis used and resulting models evaluted. In addition to using process metrics with mutation metrics, two group of metrics named *mutation base process* metrics and *mutation-process hybrid* introduced for building prediction models. Results showed that can mutation metrics can improve prediction prefromance of process metrics. Although mutation base process metrics have a predective value, the can not perform better than mutation metrics. Also mutation-process hybrid metrics can improve performance in prediction models significantly.

Keywords: Bug Prediction, Software Testing, Mutation Metrics, Process Metrics.



Sharif University of Technology
Computer Engineering Department

A thesis submitted in partial fulfillment of the requirements
for the M.Sc. degree
Software Engineering

The Bug Prediction Model Based On Mutation Metrics

By:

Ali Mohebbi

Supervisor:

Dr. Hassan Mirian

August 2018

