

مقایسه روش‌های بیزی و فراوانی‌گرا در برآورد شاخص‌های بهبود بازطبقه‌بندی برای ارزیابی مدل‌های پیش‌بینی: مطالعه قند و لیپید تهران

صدیقه نریمان^۱، دکتر داوود خلیلی^۲، دکتر احمدرضا باغستانی^۱، فرزانه احمدی^۱، مریم مهدوی^۳، دکتر یداله محرابی^۴

۱) گروه آمار زیستی، دانشکده پیراپزشکی، دانشگاه علوم پزشکی شهید بهشتی، تهران، ایران، ۲) مرکز تحقیقات پیشگیری از بیماری‌های متابولیک، پژوهشکده علوم غدد درون‌ریز و متابولیسم، دانشگاه علوم پزشکی شهید بهشتی، تهران، ایران، ۳) مرکز تحقیقات پیشگیری و درمان چاقی، پژوهشکده علوم غدد درون‌ریز و متابولیسم، دانشگاه علوم پزشکی شهید بهشتی، تهران، ایران، ۴) گروه اپیدمیولوژی، دانشکده بهداشت و ایمنی، دانشگاه علوم پزشکی شهید بهشتی، تهران، ایران. نشانی مکاتبه نویسنده مسئول: گروه اپیدمیولوژی، دانشکده بهداشت و ایمنی، دانشگاه علوم پزشکی شهید بهشتی، تهران، ایران، دکتر یداله محرابی، e-mail: mehrabi@sbmu.ac.ir

چکیده

مقدمه: برای برآورد شاخص‌های بهبود بازطبقه‌بندی خالص (NRI) و تشخیصی ادغام شده (IDI) که برای برآورد مقدر تاثیر افزودن نشانگرهای جدید در مدل‌های آماری به‌کار می‌رود، به‌طور معمول از روش فراوانی‌گرا استفاده می‌شود. این روش در بعضی موارد به‌ویژه در نمونه‌های کوچک، عملکرد ضعیفی دارد. در این مطالعه کارایی دو روش بیزی و فراوانی‌گرا مقایسه شده است. **مواد و روش‌ها:** جمعیت بررسی شده، ۷۳۴ زن با سن ۲۰ سال و بالاتر پیش‌دیابتی، در مطالعه کوهورت قند و لیپید تهران (TLGS) بود. برای برآورد احتمال رخداد بیماری دیابت، مدل رگرسیون لوجستیک مشابه مدل پیش‌بینی بیماری دیابت در مطالعه ARIC استفاده شد که شامل نشانگرهای اندازه دور کمر، پرفشاری خون، قند، وزن، سن، سابقه خانوادگی دیابت، سیگاری بودن و ضربان نبض بود. روش‌های فراوانی‌گرا و بیزی برای برآورد شاخص‌های بهبود بازطبقه‌بندی خالص و تشخیصی ادغام شده، استفاده شد و سپس این دو روش در حجم نمونه کوچک مقایسه شدند. برای انجام تحلیل‌ها از نرم‌افزار R نسخه ۳،۱،۳ استفاده شد. **یافته‌ها:** برآورد شاخص‌های بهبود بازطبقه‌بندی خالص و تشخیصی ادغام شده به روش‌های بیزی و فراوانی‌گرا نتایج یکسانی داشتند که در هر دو روش افزودن نشانگرهای جدید اندازه دور مچ دست، سابقه تولد نوزاد بیش از ۴/۵ کیلوگرم، سابقه فشارخون بارداری به مدل ARIC تاثیر معناداری در شاخص‌های فوق نداشت. در حجم نمونه کوچک، برآورد این دو شاخص در روش بیزی در مقایسه با روش فراوانی‌گرا، عملکرد بهتری نشان داد. **نتیجه‌گیری:** روش بیزی در حجم نمونه کوچک عملکرد معتبر و قابل اعتمادتری در مقایسه با روش فراوانی‌گرا داشت.

واژگان کلیدی: شاخص بهبود بازطبقه‌بندی خالص، شاخص تشخیصی ادغام شده، روش بیزی، دیابت، مدل پیش‌بینی

دریافت مقاله: ۹۸/۴/۳۰ - دریافت اصلاحیه: ۹۸/۸/۸ - پذیرش مقاله: ۹۸/۹/۱۶

مقدمه

دیابت نوع ۲، بیماری مزمنی است که با اختلال تحمل گلوکز آغاز می‌شود. این مرحله، به عنوان پیش‌دیابت شناخته می‌شود.^۱ اگرچه میزان وقوع دیابت نوع ۱ و ۲ در سراسر جهان رو به افزایش است، ولی انتظار می‌رود که سرعت این افزایش در دیابت نوع ۲ بیشتر باشد.^{۱،۲} شیوع این بیماری در کشورهای درحال توسعه از جمله ایران، در حال افزایش

است.^۳ روچ^۱ و همکاران در سال ۲۰۱۴ در مطالعه‌ای نشان دادند که عوامل خطر ساز دیابت در زنان و مردان متفاوت است. با وجود این‌که شیوع دیابت در مردان بیشتر از زنان است اما زنان در معرض خطر بیشتری از مرگ‌ومیر هستند.^۴ بنابراین پیش‌بینی بیماری دیابت در مطالعه حاضر، محدود به زنان پیش‌دیابتی شد.

لیپید تهران با استفاده از شاخص‌های NRI و IDI، به‌روش بیزی و مقایسه نتایج آن با روش فراوانی‌گرا بررسی شد.

مواد و روش‌ها

جمعیت بررسی شده، زنان با سن ۲۰ سال یا بالاتر مبتلا به پیش‌دیابت منطقه ۱۳ تهران بود که در فازهای ۱ و ۲ وارد مطالعه قند و لیپید تهران شدند. این افراد تا فاز ۴ مطالعه از نظر رخداد دیابت، پیگیری شدند. افرادی که میزان قند خون ناشتای آنان مساوی یا بیشتر از ۱۴۰ و کمتر از ۲۰۰ میلی‌گرم بر دسی‌لیتر بود، به عنوان پیش‌دیابتی شناخته شدند. جزییات مطالعه قند و لیپید تهران و چگونگی انجام آزمایش‌ها و ابزارهای استفاده شده، پیشتر چاپ شده است.^{۱۵} در مجموع ۱۲۵۱ زن پیش‌دیابتی ۲۰ سال یا بالاتر در فازهای اول و دوم وارد مطالعه قند و لیپید تهران شدند و تا فاز ۴ از نظر رخداد دیابت، پیگیری شدند. از این تعداد، ۴۸۸ نفر قبل از پایان فاز ۴ از مطالعه خارج شدند. همچنین ۶۹ نفر نیز دارای مشاهده پرت بودند. در مجموع ۷۳۴ نفر وارد تحلیل آماری شدند که مقادیر متغیرهای آنان در شروع مطالعه بررسی شد. جزییات دقیق چگونگی برآورد مقادیر گذشته و تشخیص نقاط دوره افتاده متغیرهای بررسی شده، در مطالعه باقرزاده و همکاران آمده است.^{۱۶} کد اخلاق: (IR.SBMU.RETECH.REC.1398.048)

در این مطالعه، روش‌های فراوانی‌گرا و بیزی برای برآورد شاخص‌های NRI و IDI به‌کار گرفته و مقایسه شدند. متغیر پاسخ، بروز دیابت در زنان پیش‌دیابتی بالای ۲۰ سال بود. متغیرهایی که از نظر بالینی ممکن است با بروز دیابت مرتبط باشند از نظر هم‌خطی و همبستگی بررسی شدند. از میان آن‌ها متغیرهایی که هم‌خطی و همبستگی بالایی داشتند و از نظر بالینی نیز دارای اهمیت کمتری بودند، کنار گذاشته شدند. این افراد به مدت ۱۰ تا ۱۲ سال برای بروز دیابت پیگیری شده بودند. در هر فاز، افراد دارای قندخون ناشتای ۱۲۶ میلی‌گرم بر دسی‌لیتر یا بالاتر، قند دو ساعته ۲۰۰ میلی‌گرم بر دسی‌لیتر یا بالاتر یا مصرف داروی کاهنده قندخون، دیابتی تشخیص داده شدند.

تجزیه و تحلیل آماری:

فرض کنید $Y=(0,1)$ متغیر پاسخ دو حالتی و Ω مجموعه‌ای از K متغیر پیش‌گو، $\Omega = (X_1, \dots, X_k)$ باشد. اگر Ω_1 و Ω_2 دو زیر مجموعه از متغیرهای پیش‌گو با شرط $\Omega_1 \subset \Omega_2 \subset \Omega$ باشند و M_1 و M_2 مدل‌های

در علوم پزشکی و اپیدمیولوژی، پیش‌بینی بیماری‌ها زمینه مناسب برای کنترل یا پیش‌گیری از آن‌ها را مهیا می‌کند. از این رو در چند دهه اخیر مدل‌های پیش‌بینی بر اساس مدل‌های رگرسیونی به‌خصوص رگرسیون لجستیک توسعه پیدا کرده است.^۵ یکی از روش‌هایی که برای ارزیابی توان پیش‌بینی مدل‌های صحت تشخیصی به کار گرفته می‌شود منحنی مشخصه عملکرد است.^{۶،۷} اما سطح زیر منحنی مشخصه عملکرد (AUCROC)، حساسیت کافی برای تعیین مقداری که یک نشانگر زیستی جدید، سبب بهبود توان پیش‌بینی مدل می‌شود، را ندارد.^{۸،۹} از طرفی پنسینا^{۱۰} و همکاران تاکید کردند که با افزودن یک نشانگر جدید به مدل پیش‌بینی، فقط نمی‌توان به معناداری آماری آن تکیه کرد، چون ممکن است نشانگر جدیدی که با پاسخ ارتباط خیلی ضعیف یا متوسطی دارد با یک حجم نمونه زیاد معنادار شود.^{۱۱،۱۲} برای حل این مشکل، در سال ۲۰۰۸ پنسینا و همکاران ایده بازطبقه‌بندی را با شرطی کردن پاسخ (احتمال رخداد بیماری) کامل‌تر کردند^{۱۳} و دو روش جدید به نام شاخص‌های بهبود بازطبقه‌بندی خالص (NRIⁱⁱ) و تشخیصی ادغام شده (IDIⁱⁱⁱ) برای ارزیابی توان پیش‌بینی مدل‌های طبقه‌بندی توسط یک نشانگر جدید پیشنهاد دادند.^{۱۴} پنسینا و همکاران در سال ۲۰۰۸، برای برآورد این دو شاخص روش فراوانی‌گرا را به‌کار گرفتند. این روش برآوردهای نقطه‌ای برای این دو شاخص دارد و چون توزیع احتمال مشخصی ندارند، استفاده از توزیع مجانبی را برای برآورد فاصله‌ای پیشنهاد دادند. از آنجا که برآورد فاصله‌ای به‌وسیله توزیع مجانبی ممکن است معتبر نباشد، در مطالعه‌های بعدی از روش بوت استرپ برای برآورد فاصله‌ای استفاده کردند.^{۱۲-۱۱} در سال ۲۰۱۶ هانگ^{iv} و همکاران روش بیزی را برای برآورد این دو شاخص به‌کار گرفتند و با استفاده از شبیه‌سازی عملکرد بهتر روش بیزی را نسبت به روش فراوانی‌گرا^v در حجم نمونه کوچک نشان دادند.^{۱۴}

در این مطالعه، ارزش بالینی افزودن برخی نشانگرها به مدل‌های آماری موجود برای بهبود پیش‌بینی بیماری دیابت نوع ۲ در زنان پیش‌دیابتی ۲۰ سال و بالاتر مطالعه قند و

i - Pencina

ii - Net Reclassification Improvement

iii - Integrated Discrimination Improvement

iv - Huang

v - Frequentist

روی جمعیت فاقد بیماری دیابت در ابتدای مطالعه، برآورد شده است،^{۱۷} مطالعه قند و لیپید تهران (TLGSⁱⁱⁱ) نیز تا فاز چهارم دارای پیگیری ۱۰ ساله است، بنابراین در این پژوهش نیز متغیرهای مشابه در مطالعه ARIC که شامل متغیرهای اندازه دور کمر، پرفشاری خون، قند، وزن، سن، سابقه خانوادگی دیابت، سیگاری بودن و ضربان نبض است، برای برازش مدل پیش‌بینی دیابت به‌کار گرفته شد. در مطالعه ARIC مدل رگرسیون وایبل برای برآورد احتمال رخداد دیابت استفاده شد، اما در اینجا مدل رگرسیون لوجستیک برای برآورد احتمال رخداد بیماری دیابت، برای تشخیص افراد سالم از بیمار، استفاده شد. سپس هر یک از نشانگرهای اندازه دور میچ دست، فشارخون بارداری، سابقه نوزاد بیش از ۴/۵ کیلوگرم به صورت جداگانه، به مدل لوجستیک پایه افزوده شدند که مدل پایه به مدل توسعه یافته، مدل دارای نشانگر(های) جدید، تبدیل می‌شود. به‌وسیله شاخص‌های بهبود بازطبقه‌بندی خالص و تشخیصی ادغام شده، قدرت تشخیصی هر یک از نشانگرها برای پیش‌بینی بیماری دیابت محاسبه شد. عملکرد دو روش بیزی و فراوانی‌گرا در حجم نمونه کوچک بررسی شدند؛ به این صورت که در یک نمونه تصادفی بدون جای‌گذاری با حجم ۳۰ از ۷۳۴ زن پیش‌دیابتی، برآورد نقطه‌ای و فاصله‌ای شاخص‌های بهبود بازطبقه‌بندی خالص و تشخیصی ادغام شده محاسبه و مقایسه شد.

یافته‌ها

تعداد ۷۳۴ زن ۲۰ سال و بالاتر پیش‌دیابتی وارد مطالعه شدند که در طول مدت پیگیری ۲۵۷ نفر (۳۵ درصد) به دیابت مبتلا شدند؛ ویژگی‌های پایه این افراد به تفکیک بروز دیابت در جدول ۱ آمده است. مقایسه عوامل کمی خطرناک مرتبط با دیابت در دو گروه ابتلا به دیابت و مبتلا نبودن به دیابت در شروع مطالعه نشان داد که به جز کراتینین، سایر عوامل در افراد دیابتی به‌طور معناداری بیشتر از افراد غیردیابتی بوده است. همچنین مقایسه عوامل کیفی خطرناک دیابت در شروع مطالعه نشان داد که فراوانی مصرف آسپیرین، مصرف داروهای ادرار آور، سابقه خانوادگی دیابت، سابقه هایپرلیپیدمی، سابقه نوزاد بیش از ۴/۵ کیلوگرم و پرفشاری خون و سیگاری بودن در افراد دیابتی به‌طور معناداری

ساخته شده به ترتیب روی مجموعه Ω_1 و Ω_2 باشند (مدل M_2 شامل متغیرهای پیش‌گویی بیشتری نسبت به مدل M_1 است). در این صورت شاخص بهبود بازطبقه‌بندی خالص به صورت زیر تعریف می‌شود:^{۱۴}

$$NRI = \frac{1}{2} \{P_r [P(M_2) \geq e | Y = 1] - P_r [P(M_1) \geq e | Y = 1]\} + \frac{1}{2} \{P_r [P(M_2) < e | Y = 0] - P_r [P(M_1) < e | Y = 0]\}$$

کـــه در آن $P(M_i) = P(Y = 1 | \Omega_i)$ ، $i=1,2$ نشان‌دهنده احتمال موفقیت برای مدل M_i ، است و $P_r [P(M_i) \geq e | Y = 1]$ و $P_r [P(M_i) < e | Y = 0]$ به ترتیب، نشان‌دهنده احتمال‌های طبقه‌بندی درست بر اساس مدل M_i با نقطه برش احتمالی e برای بیماری دیابت است که این مقدار بر اساس اهمیت بالینی انتخاب می‌شود. شاخص بهبود تشخیصی ادغام شده به صورت زیر محاسبه می‌شود:^{۱۴}

$$IDI = [IS(M_2) - IS(M_1)] - [IP(M_2) - IP(M_1)]$$

در رابطه بالا

$$IS(M_i) = \int p_r (P(M_i) > e | Y = 1) de \quad i=1,2$$

و

$$IS(M_i) = \int p_r (P(M_i) < e | Y = 1) de \quad i=1,2$$

که در آن $e_k, k = 1, 2, \dots, l$: نقطه برش‌های مختلف به اندازه l است که از توزیع یکنواخت $U(0,1)$ به‌دست می‌آید. برای محاسبه این دو شاخص، باید احتمال موفقیت مدل M_i به‌دست آید که از طریق برازش مدل رگرسیون لوجستیک با رهیافت فراوانی‌گرا و بیزی و متغیر پاسخ Y و مجموعه متغیرهای پیش‌گو Ω_i حاصل می‌شوند. در روش بیزی توزیع پیشین ضرایب رگرسیونی، β ، به صورت نرمال چند متغیره ناآگاهی بخش، در نظر گرفته شد:^{۱۴}

$$\beta \sim MN(0, 10^8 I_k)$$

برآورد پارامترها با روش زنجیر مارکوف مونت کارلو (MCMCⁱ) محاسبه شد که تعداد تکرارها برابر ۱۰هزار و دوره سوخت ۵ هزار فرض شد. همچنین در روش فراوانی‌گرا برای برآورد فاصله‌ای، روش بوت استرپ با ۳۰۰ تکرار به‌کار برده شد. در مطالعه (ARICⁱⁱ) خطر ۱۰ ساله بیماری دیابت، با استفاده از امتیاز خطر مدل پیش‌بینی دیابت

iii- Tehran Lipid and Glucose Study

i- Monte Carlo Markov Chain
ii- Atherosclerosis Risk in Communities

بیشتر از افراد غیردیابتی است. میزان بهنجاری داده‌ها، با آزمون کولموگروف-اسمیرنوف سنجیده شد و تمامی

متغیرهای مطالعه شده از توزیع نرمال برخوردار بودند.

جدول ۱- عوامل خطر ساز دیابت در زنان پیش‌دیابتی بالای ۲۰ سال در شروع مطالعه

متغیر	ابتلا به دیابت (تعداد=۲۵۷)	مبتلا نبودن به دیابت (تعداد=۴۷۷)	P-value
سن (سال)	۴۸/۱(۱۰/۵)	۴۴/۷(۱۱/۷)	<۰/۰۰۱
قد (سانتی‌متر)	۱۵۶ (۵)	۱۵۵ (۵)	<۰/۰۰۱
وزن (کیلوگرم)	۷۴ (۱۲)	۶۹ (۱۰)	۰/۰۱۹
اندازه دور کمر (سانتی‌متر)	۹۶ (۱۰/۰۶)	۹۰ (۱۰)	<۰/۰۰۱
ضربان نبض	۸۱ (۱۲)	۸۳/۰۹ (۱۲)	<۰/۰۰۱
قندخون دو ساعته (میلی‌گرم بر دسی‌لیتر)	۱۵۱/۱(۲۵/۸)	۱۳۷(۲۶/۵)	<۰/۰۰۱
قند خون ناشتا (میلی‌گرم بر دسی‌لیتر)	۱۰۳/۸(۱۰/۳)	۹۷/۶(۹/۱)	<۰/۰۰۱
کلسترول تام (میلی‌گرم بر دسی‌لیتر)	۲۲۹/۴(۴۴)	۲۲۰/۱(۴۲/۴)	۰/۰۰۵
نسبت کلسترول به HDL	۵/۵(۱/۴)	۵/۱(۱/۴)	۰/۰۰۱
نسبت تری‌گلیسرید به HDL	۴/۸(۲/۵)	۴/۲(۲/۴)	۰/۰۰۲
کراتینین (میلی‌گرم بر دسی‌لیتر)	۰/۹۸(۰/۱۱)	۰/۹۷(۰/۱۱)	۰/۵۲۴
فشارخون دیاستولیک (میلی‌متر جیوه)	۸۲/۶(۹/۹)	۷۹/۸(۹/۹)	<۰/۰۰۱
دور کمر به قد	۰/۶۲(۰/۰۶)	۰/۵۸(۰/۰۷)	<۰/۰۰۱
دور مچ دست (سانتی‌متر)	۱۶/۶(۰/۹۳)	۱۶/۲(۰/۹۸)	<۰/۰۰۱
سابقه خانوادگی دیابت	۱۱۳(۴۴)	۱۳۵(۲۸/۳)	<۰/۰۰۱
سابقه هایپرلیپیدمی	۹۹(۳۸/۵)	۱۱۹(۲۴/۹)	<۰/۰۰۱
سابقه فشارخون بارداری	۲۱(۸/۲)	۴۰(۸/۴)	۰/۹۲۰
سابقه نوزاد بیش از ۴/۵ کیلوگرم	۳۹(۱۵/۲)	۴۲(۸/۸)	۰/۰۰۹
پرفشاری خون	۱۰۳(۴۰/۱)	۱۳۳(۲۷/۸)	۰/۰۰۱
داشتن گواتر	۵۲(۲۰/۲)	۹۷(۲۰/۳)	۰/۹۷۴
داشتن ندول تیروئیدی	۲۲(۸/۶)	۳۳(۶/۹)	۰/۴۲۰
استفاده از داروهای تیروئید	۲۱(۸/۲)	۲۲(۴/۶)	۰/۰۵۰
مصرف آسپیرین	۳۷(۱۴/۴)	۳۶(۷/۵)	۰/۰۰۳
مصرف سیگار	۷(۲/۷)	۱۱(۲/۳)	<۰/۰۰۱

داده‌ها برای متغیرهای کمی به صورت میانگین (انحراف استاندارد) و برای متغیرهای کیفی به صورت تعداد (درصد) گزارش شده‌اند.

نتایج توزیع نشانگرهای مدل پایه TLGS در بروز دیابت در زنان پیش‌دیابتی در جدول ۲ نشان می‌دهد که به جز سیگاری بودن سایر نشانگرهای موجود در این مدل معنادار بودند ($P.value < 0/05$). مدل پایه ARIC در واقع سهم هر کدام از نشانگرها را به وسیله امتیاز خطر، در پیش‌بینی بیماری دیابت بیان کرده و ضرایب و معناداری آن‌ها را در بروز بیماری دیابت گزارش نداده است. مدل پایه TLGS که شامل عوامل خطر مشابه بیماری دیابت در مطالعه ARIC بود به داده‌ها برازش داده شد. سپس با استفاده از معیارهای

AUCⁱ (تشخیص صحیح افراد بیمار از سالم)، آزمون هاسمر-لمشوⁱⁱ (توافق بین احتمال رخداد بیماری توسط مدل و مشاهده‌ها)، AICⁱⁱⁱ و BIC^{iv} مناسب مدل پایه TLGS بررسی و سپس با مدل پایه ARIC مقایسه شد (جدول ۳). نتایج حاصل از مقایسه معیارهای برازش مدل پایه ARIC و

i - Area Under the Curve

ii - Hosmer-Lemsho

iii- Akaike Information Criterion

iv- Bayesian Information Criterion

آزمون هاسمر-لمشو نشان داده است که خطر برآورد شده بروز دیابت توسط دو مدل پایه ARIC و TLGS با بروز خطر مشاهده شده توافق دارد که نشان‌دهنده مناسب بودن برازش است ($P\text{-value} > 0.05$).

مدل پایه TLGS نشان می‌دهد که هر دو مدل میزان جداسازی افراد سالم و بیمار را به خوبی انجام داده‌اند و سطح زیر منحنی مشخصه عملکرد مدل TLGS برابر 0.7697 ($P\text{-value} < 0.001$) است، که فاصله اطمینان برآورد شده برای آن به صورت $(0.735 - 0.768)$ است. نتایج حاصل از

جدول ۲- باز برآوردی مدل پیش‌بینی دیابت ARIC در داده‌های مربوط به زنان پیش‌دیابتی بالای ۲۰ سال مطالعه TLGS

متغیر	برآورد نقطه‌ای	P-value
سن	۰/۰۲۴	۰/۰۰۶
قد	-۰/۰۴۴	۰/۰۱۲
وزن	۰/۰۲۰	۰/۰۱۱
اندازه دور کمر	۰/۰۳۳	۰/۰۱۲
ضربان نبض	-۰/۰۱۴	۰/۰۳۶
پرفشاری خون	۰/۰۳۵	۰/۰۴۵
سابقه خانوادگی دیابت	۰/۰۷۱۶	<۰/۰۰۱
سیگاری بودن	-۰/۲۲۵	۰/۶۶۲

سطح معناداری $P < 0.05$ است.

جدول ۳- نتایج معیارهای برازش مدل پیش‌بینی بیماری دیابت ARIC روی داده‌های TLGS

روش	AUC	آزمون هاسمر-لمشو P-value (chi 2)	AIC	BIC
مدل پایه TLGS	۰/۶۹۶	۰/۶۲۵ (۶/۲۰)	۸۸۶/۶۱	۹۲۳/۴۰
مدل پایه ARIC	۰/۸۲۹	۰/۰۷۳ (۱۵/۷)	۱۹۴۰/۶	۱۹۴۶/۳

مدل پایه افزوده می‌شود، برآورد نقطه‌ای دو شاخص بهبود بازطبقه‌بندی خالص و تشخیصی ادغام شده منفی است و به این معناست که این نشانگر توان پیش‌بینی مدل را کاهش می‌دهد و عامل مناسبی برای بهبود توان مدل پیش‌بینی بیماری دیابت نیست. جدول ۵ مقایسه دو روش بیزی و فراوانی‌گرا را در حجم نمونه ۳۰ تایی نشان می‌دهد که نتایج شاخص‌های بهبود بازطبقه‌بندی خالص و تشخیصی ادغام شده به روش بیزی در حجم نمونه کوچک به نتایج این دو شاخص در حجم نمونه بزرگ نزدیک است، بنابراین روش بیزی در مقایسه با روش فراوانی‌گرا در حجم نمونه کم قابل قبول‌تر و معتبرتر است.

نتایج حاصل از برآورد دو شاخص بهبود بازطبقه‌بندی خالص و تشخیصی ادغام شده به روش فراوانی‌گرا و بیزی در حجم نمونه ۷۳۴ نشان می‌دهد که نتایج هر دو روش یکسان است و در هر دو روش افزودن نشانگرهای اندازه دور مچ دست، سابقه فشارخون بارداری، سابقه نوزاد بیش از $4/5$ کیلوگرم، به مدل پایه، سبب بهبود توان پیش‌بینی آن نمی‌شوند (جدول ۴). با اینکه افزودن نشانگرهای اندازه دور مچ دست و سابقه فشارخون بارداری به مدل پایه، برآورد نقطه‌ای دو شاخص بهبود بازطبقه‌بندی خالص و تشخیصی ادغام شده مقادیری بزرگ‌تر از صفر شده، اما معنادار نیستند. وقتی نشانگر سابقه نوزاد بیش از $4/5$ کیلوگرم به

جدول ۴- نتایج روش فراوانی‌گرا و بی‌زی برای برآورد شاخص بهبود باز طبقه‌بندی خالص و تشخیصی ادغام شده در مدل پایه TLGS برای بروز دیابت در زنان پیش‌دیابتی مطالعه TLGS با حجم ۷۳۴

شاخص بهبود تشخیصی ادغام شده (IDI)	شاخص بهبود باز طبقه‌بندی خالص (NRI)	متغیر	روش فراوانی‌گرا
فاصله اطمینان ۹۵ درصد	فاصله اطمینان ۹۵ درصد		
برآورد نقطه‌ای	برآورد نقطه‌ای		
۰/۰۰۳۵	۰/۰۱۰۱	دور مچ دست	
(-۰/۰۰۰۱، ۰/۰۱۵۰)	(-۰/۰۰۸۶، ۰/۰۳۰۷)	نوزاد بیش از ۴/۵ کیلوگرم	
۰/۰۰۲۵	-۰/۰۰۲۰	فشارخون بارداری	
(-۰/۰۰۰۰۵، ۰/۰۱۲۸)	(-۰/۰۰۶۲، ۰/۰۱۲۹)		
۰/۰۰۲۰	۰/۰۰۶۲		
(-۰/۰۰۰۰۷، ۰/۰۰۰۳)	(-۰/۰۰۲۰، ۰/۰۱۸۹)		
فاصله معتبر	فاصله معتبر		بی‌زی
برآورد نقطه‌ای	برآورد نقطه‌ای		
۰/۰۰۳۱	۰/۰۰۴۰	دور مچ دست	
(-۰/۰۰۱۳، ۰/۰۰۷۶)	(-۰/۰۰۴۲، ۰/۰۰۵۲۸)	نوزاد بیش از ۴/۵ کیلوگرم	
۰/۰۰۲۴	-۰/۰۰۱۰	فشارخون بارداری	
(-۰/۰۰۱۴، ۰/۰۰۶۳)	(-۰/۰۰۴۱۹، ۰/۰۰۴۳۱)		
۰/۰۰۲۸	۰/۰۰۴۱		
(-۰/۰۰۱۵، ۰/۰۰۰۵۴)	(-۰/۰۰۳۸۳، ۰/۰۰۴۵۵)		

اعداد جدول مقدار افزایشی هریک از نشانگرها را به‌وسیله دو شاخص بهبود باز طبقه‌بندی خالص و تشخیصی ادغام شده برای پیش‌بینی بیماری دیابت نشان می‌دهد.

جدول ۵- نتایج روش فراوانی‌گرا و بی‌زی برای برآورد شاخص بهبود باز طبقه‌بندی خالص و تشخیصی ادغام شده در مدل پایه TLGS برای بروز دیابت در زنان پیش‌دیابتی مطالعه TLGS با حجم ۳۰

فاصله اطمینان ۹۵ درصد	برآورد نقطه‌ای	فاصله اطمینان ۹۵ درصد	برآورد نقطه‌ای	روش فراوانی‌گرا
۰/۰۴۴۵	۰/۱۱۸۵	۰/۳۴۴	۰/۱۱۸۵	دور مچ دست
(-۰/۰۰۶۲، ۰/۰۷۴۷)	(-۰/۰۰۶۲۰، ۰/۰۳۴۴)	۰/۲۶۹۰	۰/۰۲۸۴	نوزاد بیش از ۴/۵ کیلوگرم
۰/۰۱۷۰	۰	۰/۳۱۱۶	۰	فشارخون بارداری
(-۰/۰۰۱۳، ۰/۰۳۳۷۴)	(-۰/۰۰۳۷۷، ۰/۰۳۱۱۶)			
۰/۰۱۲۹	۰/۰۳۲۰	۰/۱۸۵	۰/۰۳۲۰	دور مچ دست
(-۰/۰۰۵۰، ۰/۰۲۷۵۹)	(-۰/۰۱۷۵، ۰/۰۱۸۵)	۰/۱۶۰	-۰/۰۰۳۲	نوزاد بیش از ۴/۵ کیلوگرم
فاصله معتبر	فاصله معتبر	۰/۱۸۰	۰/۰۰۵۰	فشارخون بارداری
برآورد نقطه‌ای	برآورد نقطه‌ای			
۰/۰۰۵۰	۰/۰۰۱۴			
(-۰/۰۲۸۵، ۰/۰۱۳۰۴)	(-۰/۰۳۳۱، ۰/۰۶۲۱)			
۰/۰۰۵۵	۰/۰۰۵۰			
(-۰/۰۲۸۱، ۰/۰۰۴۳۱)	(-۰/۰۱۸۹، ۰/۰۱۸۰)			

عدهای جدول، مقدار افزایشی هریک از نشانگرها را به‌وسیله دو شاخص بهبود باز طبقه‌بندی خالص و تشخیصی ادغام شده برای پیش‌بینی بیماری دیابت نشان می‌دهند.

بحث

موارد ضرایب رگرسیونی در روش فراوانی‌گرا در نمونه‌های کوچک همگرا نمی‌شوند یا اینکه در نمونه‌های کوچک این روش عملکرد ضعیفی دارد. برای برطرف کردن این مشکل از روش بی‌زی استفاده شد. مطالعه ARIC روی افراد بزرگسال در فاصله سنی ۴۵ تا ۶۴ سال که در ابتدای مطالعه فاقد بیماری دیابت بوده‌اند، انجام شد و ارزیابی مدل پایه ARIC روی دو گروه زنان و مردان انجام شده است. از آنجاکه مطالعه حاضر فقط روی زنان پیش‌دیابتی انجام شده است،

در این پژوهش، روش‌های فراوانی‌گرا و بی‌زی، برای برآورد نقطه‌ای و فاصله‌ای دو شاخص NRI و IDI به‌کار گرفته شد و برای بررسی تفاوت عملکرد، این دو روش در حجم نمونه بزرگ و کوچک با هم مقایسه شدند. در روش فراوانی‌گرا از روش حداکثر درست‌نمایی برای برآورد ضریب‌ها و فاصله اطمینان آن‌ها استفاده شد، ولی در بعضی

یافته‌های به‌دست آمده در مطالعه حاضر با مطالعه‌های مشابه وجود نداشت و تنها مقایسه با مطالعه‌هایی که از روش‌های مرسوم مانند فراوانی‌گرا استفاده کرده‌اند، انجام شد. همچنین بر اساس جست‌وجوی محققان مطالعه‌ای یافت نشد که روی زنان پیش‌دیابتی عملکرد و ارزیابی یک نشانگر یا نشانگرهای جدید و توان پیش‌بینی مدل‌ها را بررسی کند، ولی در مطالعه‌هایی که به بررسی نشانگرهای جدید مشابه با پژوهش حاضر برای پیش‌بینی بیماری‌های قلبی - عروقی و مرگ‌های ناشی از بیماری‌های قلبی و همچنین پیش‌بینی بیماری دیابت پرداخته‌اند، به‌دست آمده است. همچنین به دلیل اینکه می‌توان از مدل‌های رگرسیونی متفاوتی مانند رگرسیون کاکس، وایبل و رگرسیون لوجستیک، برای ارزیابی نشانگرهای جدید و تحلیل پیش‌بینی وقوع بیماری‌ها استفاده کرد، مقایسه با مطالعه‌هایی که از مدل‌های رگرسیونی ذکر شده استفاده کرده‌اند، انجام شد. در سال ۲۰۱۸ چاپ‌تاهی^{۱۱} و همکاران در یک مطالعه کوه‌ورت، به بررسی مقدار افزایشی نشانگر قند خون دو ساعته برای پیش‌بینی بیماری‌های قلبی پرداختند. این افراد با افزودن نشانگر قندخون دو ساعته به مدل پایه، معناداری بهبود توان پیش‌بینی آن را به‌وسیله دو شاخص NRI و IDI نتیجه گرفتند^{۱۸} اما در این مطالعه قندخون دو ساعته سبب بهبود توان پیش‌بینی مدل پایه نشده است و این به آن دلیل است که در مطالعه آن‌ها مقادیر پایه برای تعریف قندخون دوساعته متفاوت در نظر گرفته شده و همچنین ویژگی‌های افراد بررسی شده در مطالعه متفاوت است. در سال ۲۰۱۸ لی^{۱۳} و همکاران در مطالعه‌ای به بررسی مقدار افزایشی نشانگر قندخون ناشتا برای پیش‌بینی بیماری دیابت پرداختند و به‌وسیله معناداری دو شاخص NRI و IDI بهبود در توان مدل پیش‌بینی پایه را نتیجه گرفتند.^{۱۹} در مطالعه حاضر نیز افزودن قندخون ناشتا سبب بهبود توان پیش‌بینی مدل پایه شده است. روش بیزی نسبت به حجم نمونه حساسیت نشان نداد و در نمونه‌های کوچک عملکرد بهتری نسبت به روش فراوانی‌گرا داشت. برای پژوهش‌های بعدی استفاده از تابع ربط‌های complementary log-log و probit با متغیر پاسخ دو حالت و همچنین استفاده از متغیر پاسخ چند حالت مانند رگرسیون لوجستیک چند جمله‌ای پیشنهاد می‌شود. در مجموع، مطالعه حاضر نیز دارای محدودیت بود، اگرچه

مقایسه با مدل پایه ARIC روی گروه زنان انجام شد. نتایج معیارهای AUCROC، آزمون هاسمر لمشو، AIC و BIC روی مدل پایه TLGS نشان داد که این مدل عملکرد خوبی دارد و برای پیش‌بینی بیماری دیابت مناسب است. مقایسه برآوردهای نقطه‌ای و فاصله‌ای دو شاخص NRI و IDI در حجم نمونه ۷۳۴ نشان داد که نتایج این دو شاخص به‌روش‌های فراوانی‌گرا و بیزی مشابه و در حجم نمونه ۳۰ نتایج برآورد نقطه‌ای و فاصله‌ای دو شاخص NRI و IDI در روش بیزی، به نتایج برآوردهای این دو شاخص در حجم نمونه ۷۳۴ نزدیک‌تر هستند. مقایسه مدل پایه ARIC و مدل پایه TLGS با استفاده از معیارهای برازش مدل، نشان داد که مدل پایه TLGS نیز برای پیش‌بینی بیماری دیابت مناسب‌تر است. طبق مطالعه‌هایی که بررسی شد، برای گزارش مقدار افزایشی^۱ یک نشانگر(های) جدید باید هر دو شاخص با هم گزارش داده شوند. پسنینا و همکاران در سال ۲۰۱۲ با مطالعه‌ای روی ویژگی‌های این دو شاخص، هم اهمیت این موضوع را ذکر و تاکید کردند که نمی‌توان گفت کدام یک از دو شاخص NRI و IDI نسبت به دیگری عملکرد بهتری دارد و برای معناداری مقدار افزایشی (بهبودی) نشانگر(های) جدید مکمل یکدیگر هستند و در صورتی که نتایج دو شاخص NRI و IDI برای نشانگر(های) جدید، یکسان بود و مقداری بزرگ‌تر از صفر و برآورد فاصله‌ای معناداری داشتند، می‌توان معناداری مقدار افزایشی نشانگر(های) جدید را نتیجه گرفت.^{۱۱} برتری روش بیزی برای برآورد نقطه‌ای و فاصله‌ای دو شاخص NRI و IDI نسبت به روش فراوانی‌گرا در مطالعه‌های مشابه نیز نتیجه شده است. به عنوان مثال، در سال ۲۰۱۶ هانگ و همکاران، روش بیزی و فراوانی‌گرا را برای برآورد این دو شاخص مقایسه کردند و در حجم نمونه بزرگ مشابه بودن برآوردهای نقطه‌ای فراوانی‌گرا و بیزی را نتیجه گرفتند. همین با شبیه‌سازی نشان دادند که روش بیزی به حجم نمونه حساسیت ندارد و عملکرد بهتری نیز دارد.^{۱۴} در مطالعه حاضر نیز هدف مقایسه روش‌های بیزی و فراوانی‌گرا برای برآورد دو شاخص NRI و IDI بود، که در حجم نمونه بزرگ نتایج دو روش مشابه بود و در حجم نمونه کوچک، روش بیزی برتری داشت. به دلیل اینکه روش بیزی برای پیش‌بینی بیماری دیابت استفاده نشده است، امکان مقایسه

ii -Chattopadhyay

iii -Lee

i -Added Value

نویسندگان بر خود لازم می‌دانند از کسانی که در طراحی و جمع‌آوری داده‌های طرح TLGS مشارکت داشتند، قدردانی کنند. این پژوهش از پایان‌نامه کارشناسی ارشد آمار زیستی استخراج شده است.

نویسندگان اعلام می‌کنند که هیچ‌گونه تضاد منافی در پژوهش حاضر وجود ندارد.

بزرگمیش و همکاران، در زمینه بررسی مقدار افزایشی شاخص‌های مربوط به اندازه‌گیری بدن انسان در مطالعه کوهورت قند و لیپید تهران، مطالعه‌های بسیاری برای پیش‌بینی بیماری دیابت انجام داده‌اند، در این پژوهش این شاخص‌ها در مدل پایه به‌کار گرفته شده بود، بنابراین به دلیل هم‌خطی مقدار افزایشی آن‌ها محاسبه نشد.

سپاسگزاری: در این مطالعه، از داده‌های مطالعه قند و لیپید تهران که توسط پژوهشکده علوم غدد درون‌ریز و متابولیسم دانشگاه علوم پزشکی شهید بهشتی اجرا شده است، استفاده شد.

References

1. Wild S, Roglic G, Green A, Sicree R, King H. Global prevalence of diabetes: estimates for the year 2000 and projections for 2030. *Diabetes Care* 2004; 27: 1047-53.
2. Azimi-Nezhad M, Ghayour-Mobarhan M, Parizadeh M, Safarian M, Esmaili H, Parizadeh S, et al. Prevalence of type 2 diabetes mellitus in Iran and its relationship with gender, urbanisation, education, marital status and occupation. *Singapore Med J* 2008; 49: 571-6.
3. Esmailnasab N, Afkhamzadeh A, Ebrahimi A. Effective factors on diabetes control in Sanandaj diabetes center. *Iranian Journal of Epidemiology* 2010; 6: 39-45.
4. Roche MM, Wang PP. Factors associated with a diabetes diagnosis and late diabetes diagnosis for males and females. *Journal of Clinical & Translational Endocrinology* 2014; 1: 77-84.
5. Barkhordari M, Padyab M, Hadaegh F, Azizi F, Bozorgmanesh M. Stata Modules for Calculating Novel Predictive Performance Indices for Logistic Models. *Int J Endocrinol Metab* 2016; 14: e26707.
6. Janes H, Pepe MS, Gu W. Assessing the value of risk predictions by using risk stratification tables. *Ann Intern Med* 2008; 149: 751-60.
7. Steyerberg EW, Vickers AJ, Cook NR, Gerds T, Gonen M, Obuchowski N, et al. Assessing the performance of prediction models: a framework for some traditional and novel measures. *Epidemiology* 2010; 21: 128-38.
8. Kerr KF, McClelland RL, Brown ER, Lumley T. Evaluating the incremental value of new biomarkers with integrated discrimination improvement. *Am J Epidemiol* 2011; 174: 364-74.
9. Vickers AJ, Pepe M. Does the net reclassification improvement help us evaluate models and markers? *Ann Internal Med* 2014; 160: 136-7.
10. Pencina MJ, D'Agostino RB, Vasan RS. Evaluating the added predictive ability of a new marker: from area under the ROC curve to reclassification and beyond. *Statistics in Medicine* 2008; 27: 157-72.
11. Pencina MJ, D'Agostino RB, Demler OV. Novel metrics for evaluating improvement in discrimination: net reclassification and integrated discrimination improvement for normal variables and nested models. *Statistics in medicine* 2012; 31: 101-13.
12. Li J, Jiang B, Fine JP. Multicategory reclassification statistics for assessing improvements in diagnostic accuracy. *Biostatistics* 2012; 14: 382-94.
13. Kerr KF, Wang Z, Janes H, McClelland RL, Psaty BM, Pepe MS. Net reclassification indices for evaluating risk-prediction instruments: A critical review. *Epidemiology* 2014; 25: 114-21.
14. Huang Z, Li J, Cheng CY, Cheung C, Wong TY. Bayesian reclassification statistics for assessing improvements in diagnostic accuracy. *Statistics in medicine* 2016; 35: 2574-92.
15. Azizi F, Madjid M, Rahmani M, Emami H, Mirmiran P, Hadjipour R. Tehran Lipid and Glucose Study (TLGS): rationale and design. *Iranian Journal of Endocrinology and Metabolism* 2000; 2: 77-86.
16. Bagherzadeh-Khiabani F, Ramezankhani A, Azizi F, Hadaegh F, Steyerberg EW, Khalili D. A tutorial on variable selection for clinical prediction models: feature selection methods in data mining could improve the results. *J Clin Epidemiol* 2016; 71: 76-85.
17. Kahn HS, Cheng YJ, Thompson TJ, Imperatore G, Gregg EW. Two risk-scoring systems for predicting incident diabetes mellitus in US adults age 45 to 64 years. *Ann Intern Med* 2009; 150: 741-51.
18. Chattopadhyay S, George A, John J, Sathyapalan T. Two-hour post-challenge glucose is a better predictor of adverse outcome after myocardial infarction than fasting or admission glucose in patients without diabetes. *Acta Diabetologica* 2018; 55: 449-58.
19. Lee JW, Lim NK, Park HY. The product of fasting plasma glucose and triglycerides improves risk prediction of type 2 diabetes in middle-aged Koreans. *BMC Endocr Disord* 2018; 18: 33.

Original Article

Comparison of Bayesian and Frequentist Methods in Estimating the Net Reclassification and Integrated Discrimination Improvement Indices for Evaluation of Prediction Models: Tehran Lipid and Glucose Study

Nariman S¹, Khalili D², Baghestani AR¹, Ahmadi F¹, Mahdavi M³, Mehrabi Y^{2,4}

¹Department of Biostatistics, Faculty of Paramedical Science, Shahid Beheshti University of Medical Sciences, Tehran, Iran. ²Prevention of Metabolic Disorders Research Center, Research Institute for Endocrine Sciences, Shahid Beheshti University of Medical Sciences, Tehran, Iran. ³Obesity Research Center, Research Institute for Endocrine Sciences, Shahid Beheshti University of Medical Sciences, Tehran, Iran. ⁴Department of Epidemiology, School of Public Health and Safety, Shahid Beheshti University of Medical Sciences, Tehran, I.R. Iran.

e-mail: mehrabi@sbmu.ac.ir

Received: 21/07/2019 Accepted: 07/12/2019

Abstract

Introduction: The Frequency-based method is commonly used to estimate the Net Reclassification Improvement (NRI)- and Integrated Discrimination Improvement (IDI) indices. These indices measure the magnitude of the performance of statistical models when a new biomarker is added. This method has poor performance in some cases, especially in small samples. In this study, the performance of two Bayesian and Frequentist methods were evaluated and compared for the diabetes prediction model in pre-diabetic women. **Materials and Methods:** A total of 734 pre-diabetic women aged ≥ 20 years, participated in the first and second phases of the Tehran Lipid and Glucose Study (TLGS) were enrolled in this research and the logistic regression model was used with variables of the Atherosclerosis Risk in Communities (ARIC) in order to estimate the probability of diabetes. Predictors of diabetes in the ARIC study were waist circumference, hypertension, height, weight, age, family history of diabetes, smoking and pulse rate. The Frequentist and Bayesian methods were used to estimate the NRI and IDI. In addition these methods were compared in a small sample size selected randomly from the primary sample. Statistical analyses were performed using R- software version 3.1.3. **Results:** Estimates of the NRI and IDI indices by the Bayesian and Frequentist methods provided almost similar results. Adding new markers of wrist size, history of macrosomia, and history of preeclampsia to the ARIC model did not show significant effect on the improvement indices. In the small sample size, IDI and NRI showed better performance in the Bayesian method compared to the frequentist method. **Conclusion:** The Bayesian method had a more reliable performance in comparison with the frequency-based method, especially in small samples.

Keywords: Net Reclassification Improvement, Integrated Discrimination Improvement, Bayes method, Diabetes, Prediction models