

Modeling the transcriptome pattern of airway epithelial cells effective in the progression of chronic obstructive pulmonary disease

Sadegh Azimzadeh^{1*}, Jafar Salimian², Ali Ahmadi³

1- Chemical Injuries Research Center, Systems Biology and Poisonings Institute, Baqiyatallah University of Medical Sciences, Tehran, Iran

2- Applied Virology Research Center, Baqiyatallah University of Medical Sciences, Tehran, Iran

3- Molecular Biology Research Center, Systems Biology and Poisonings Institute, Baqiyatallah University of Medical Sciences, Tehran, Iran

Abstract

Aim and Background: Chronic obstructive pulmonary disease (COPD) is a progressive respiratory disease that has a significant impact on community health. Airway epithelial cells play a crucial role in maintaining airway health as a defensive barrier against external threats. In this study, using transcriptome data modeling, genes associated with COPD have been identified in airway epithelial cells. The main objective of this study was to identify functional modules related to COPD in these cells.

Material and methods: The role of airway epithelial cells in COPD was investigated in this study using transcriptome data modeling. Transcriptome samples from non-smoker groups and patients at different stages of the disease were analyzed, and functional modules were identified using gene co-expression network analysis and gene regulatory network plotting methods.

Results: The genes *PLAG1*, *CYP4Z1*, *ME1*, *MUCL1*, and *TLR5* have the highest betweenness centrality scores and the genes *CYP4Z1*, *PLAG1*, *SLTRK6*, *GLI3*, and *CABYR* have the highest degrees in the resulting functional cluster.

Conclusion: A better understanding of the biological mechanisms and contributing factors in COPD may help to develop new approaches for diagnosis, prevention, and treatment of this disease. With further research and experimentation, the role of airway epithelial cells in COPD can be enhanced, leading to the development of novel and more effective strategies to combat this condition.

Keywords: COPD, epithelial, gene regulatory, network modeling, transcriptome.

مدل‌سازی الگوی ترانسکریپتوم سلول‌های اپیتلیال راه هوایی مؤثر در پیشرفت بیماری انسداد مزمن ریوی

صادق عظیم‌زاده^۱، جعفر سلیمانی^۲، علی احمدی^۲

۱. مرکز تحقیقات آسیب‌های شیمیایی، انتستیتو سیستم بیولوژی و مسمومیت‌ها، دانشگاه علوم پزشکی بقیه الله، تهران، ایران

۲. مرکز تحقیقات ویروس‌شناسی کاربردی، دانشگاه علوم پزشکی بقیه الله الاعظم (عج)، تهران، ایران

۳. مرکز تحقیقات بیولوژی مولکولی، انتستیتو سیستم بیولوژی و مسمومیت‌ها، دانشگاه علوم پزشکی بقیه الله (عج)، تهران، ایران

چکیده

سابقه و هدف: بیماری انسداد مزمن ریوی (COPD) یک بیماری ریوی پیشرونده است که بر سلامت جامعه تأثیر مهمی گذارد. سلول‌های اپیتلیال راه هوایی، به عنوان سد دفاعی در برابر تهدیدهای خارجی، نقش مهمی در حفظ سلامت راه هوایی ایفا می‌کنند. در این مطالعه، با استفاده از مدل‌سازی داده ترانسکریپتوم، ژن‌های مرتبط با بیماری COPD در سلول‌های هوایی اپیتلیال شناسایی شده‌اند. هدف اصلی این مطالعه، شناسایی خوش‌های عملکردی مرتبط با COPD در این سلول‌ها می‌باشد.

مواد و روش‌ها: در این مطالعه، نقش سلول‌های اپیتلیال در COPD با استفاده از مدل‌سازی داده ترانسکریپتوم بررسی شد. نمونه‌های ترانسکریپتوم از گروه‌های غیرسیگاری و بیماران در مراحل مختلف بیماری تحلیل شد و با استفاده از روش ترسیم درخت‌های فرآگیر و شبکه تنظیم بیان‌زن، خوش‌های عملکردی شناسایی شدند.

یافته‌ها: در این مطالعه، یک خوش‌های عملکردی شناسایی شده که نقش فرآیندهای زیستی سمیت‌زدایی از سلول‌ها و رگ‌زایی را پُررنگ‌تر از سایر فرآیندهای زیستی نشان می‌دهد. ژن‌های *MUCL1*, *ME1*, *CYP4Z1*, *PLAG1*, *TLR5* دارای بالاترین شاخص‌های مرکزی و ژن‌های *CABYR*, *GLI3*, *SLITRK6*, *PLAG1*, *CYP4Z1* دارای بالاترین درجه در شبکه به دست آمده از خوش‌های عملکردی بودند.

نتیجه‌گیری: شناخت بهتر از مکانیسم‌های زیستی و عوامل مؤثر در COPD می‌تواند به توسعه روش‌های جدید در تشخیص، پیشگیری و درمان این بیماری کمک کند. با ادامه تحقیق‌ها و آزمایش‌های بیشتر، می‌توان نقش سلول‌های هوایی اپیتلیال در COPD را بهبود داده و به توسعه روش‌های نوین و کارآمدتر در مقابله با این بیماری کمک نمود.

وازگان کلیدی: انسداد مزمن ریوی، اپیتلیال، مدل‌سازی شبکه تنظیمی، ترانسکریپتوم.

مقدمه

ها از اهمیت ویژه‌ای برخوردار بوده و یکی از عوامل مهم مرگ‌ومیر افراد در سراسر جهان است (۱). این بیماری‌ها، موجب انسداد مجاری هوایی نایشهای، مجاری آلوئولی و آلوئول‌ها می‌شوند و بروز مقاومت به عبور جریان هوای در راه هوایی^۲ می‌گردد (۲). از میان انواع بیماری‌های انسداد ریوی، بیماری انسداد مزمن ریوی و آسم شیوع بیشتری دارند (۳، ۴). افزایش پیوسته شیوع، ناخوشی و مرگ‌ومیر ناشی از بیماری انسداد مزمن ریوی یکی از چالش‌های درجه اول جهانی در مراقبت‌های بهداشتی محسوب می‌شود (۵، ۶). اهمیت پزشکی، اقتصادی و اجتماعی بالای این بیماری سبب شده‌است که علاقه جهانی فراوانی برای یافتن روش‌های تشخیصی، دسته‌بندی و درمانی در راستای

ریه‌ها به عنوان مهم‌ترین قسمت دستگاه تنفسی در تبادل گازهای تنفسی جهت تأمین اکسیژن بافت‌های مختلف بدن و دفع دی‌اکسید کربن نقش دارند. هر ساله افراد زیادی به بیماری‌های مختلف ریوی مبتلا می‌شوند که باعث کاهش سطح عملکرد فرد در فعالیت‌های روزمره می‌گردد. بیماری‌های انسدادی ریوی^۱ (COPD) در بین این بیماری-

نویسنده مسئول:

مرکز تحقیقات آسیب‌های شیمیایی، انتستیتو سیستم بیولوژی و مسمومیت‌ها، دانشگاه علوم پزشکی بقیه الله، تهران، ایران

پست الکترونیکی:

azimzadeh.jam.sadegh@gmail.com

تاریخ دریافت: ۱۴۰۲/۱۱/۰۹

تاریخ پذیرش: ۱۴۰۲/۱۲/۰۵

¹ Chronic Obstructive Pulmonary Disease

² Airway

مختلف ترسیم شود و ارتباط تنظیمی بین ژن‌های مختلف که فنوتیپ‌های متفاوت سلولی را تحت تأثیر قرار می‌دهند بررسی گردد. سپس ژن‌های دخیل در پیشروی بیماری انسداد مزمن ریوی مدل‌سازی شده و نتایج باهم ادغام شود. برای این مقصود، با استفاده از الگوریتم درخت فراگیر (MST)، کمینه ژن‌هایی که در طول پیشروی بیماری تغییرات تدریجی دارند شناسایی شده و سپس نتایج آن در شبکه تنظیمی به دست آمده ادغام و مورد تجزیه و تحلیل قرار گرفته است.

روش پژوهش

جمع‌آوری داده‌ها

در مطالعه حاضر، مرور منابع در مقالات منتشر شده در پایگاه داده PubMed انجام شد و سپس جست‌وجوی تکمیلی از طریق پایگاه داده Google Scholar صورت گرفت. کلیدواژه‌های مختلف (COPD, chronic obstructive pulmonary disease, Emphysema) برای جمع‌آوری مقالات به چاپ رسیده در بیماری انسداد مزمن RNA-seq AND Epitheli* AND Transcriptom* OR RNAseq OR “RNA sequencing” OR microarray OR “gene expression profil*” OR برای محدود و هدفمند نمودن جست‌وجو مطابق با هدف پژوهش حاضر استفاده شد. پس از غربالگری مقالات، مطالعات ترانسکرپتومیک انتخاب شده و مورد مطالعه قرار گرفتند. علاوه‌بر این با استفاده از کلیدواژه‌های اشاره‌شده در پایگاه‌های داده حاوی داده‌های حجم بالا همچون GEO و ArrayExpress نیز استفاده شد.

آنالیز داده ریزآرایه

آنالیز بیان ژن با استفاده از بسته‌های نرم‌افزاری مختلفی تحت برنامه R و کنترل کیفی و نرمال‌سازی داده‌ها با استفاده از نرم‌افزار Affy (۲۰)، مقایسه‌های آماری و جست‌وجوی ژن‌های افتراقی با نرم‌افزار Limma (۲۱)، غربال نمودن داده بیان با نرم‌افزار Genefilter (۲۲) و تعدیل اثر بج با نرم‌افزار SVA (۲۳) انجام شد. آلودگی‌ها، لکه‌های میکروواری و توزیع مونوتون از طریق ترسیم نمودارهای مختلف MA plot و Box plot و هیستوگرام توزیع بیان، مورد بررسی قرار گرفته و تراشه‌های دارای داده بیانی پرت یا معیوب حذف گردید. مرحله پیش‌پردازش شامل سه مرحله تصحیح رنگ زمینه، نرمال‌سازی و خلاصه‌سازی با استفاده از روش RMA^۱ انجام شد (۲۰). در آزمون‌های مقایسه‌ای چندگانه^۲ که به‌طور همزمان چندین

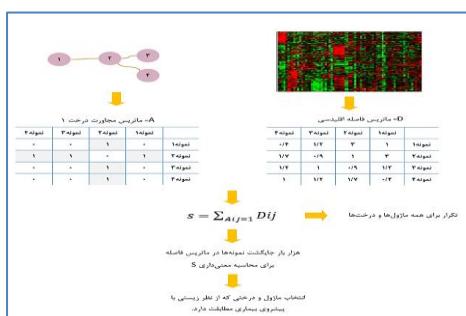
مدیریت و پیشگیری این بیماری به وجود آید. به عنوان یک بیماری پیچیده و فراگیر، عوامل مختلفی در بروز این بیماری اثرگذار هستند. هرچند مصرف سیگار به عنوان یکی از عوامل پُرخطر برای ظهور این بیماری معرفی شده است اما تنها ۲۵ درصد از افراد سیگاری به این بیماری مبتلا می‌شوند که می‌تواند به دلیل اختلافات ژنتیکی و اپی-ژنتیکی باشد (۷، ۸). سبک نابهنجار زندگی، افزایش آلاینده‌ها و کاهش سن استعمال دخانیات از جمله مواردی هستند که منجر به افزایش شیوع این بیماری در سراسر جهان می‌شود. به‌ویژه در کشورهایی که میانگین سن جامعه آن‌ها در سال‌های آتی افزایش خواهد یافت (۹-۱۱)، به عبارت دیگر، اگرچه عامل اصلی بروز این بیماری استعمال دخانیات و یا قرار گرفتن در معرض مداوم دود آن، گردوبخار و آلودگی هوا، عفونت‌های مکرر تنفسی، حضور طولانی مدت در معادن زغال‌سنگ، طلا، مصرف سوخت‌های زیستی و جامد همچون فضولات حیوانی، چوب، زغال‌سنگ و کارخانه‌های نساجی و پنبه عنوان شده‌است؛ اما استعداد ژنتیکی و زندگی شهرنشینی ارتباط معنی‌داری با بروز این بیماری دارند (۱۲-۱۵). با افزایش آتی میانگین سن جمعیت و افزایش استعمال دخانیات در کشور، پیش‌بینی می‌شود که بروز این بیماری در جمعیت ایران نیز در سال‌های آینده بیشتر از گذشته باشد (۱۶). در حال حاضر، این بیماری با بیش از ۳/۲۳ میلیون مرگ‌ومیر در سال ۲۰۱۹، در رتبه سوم عوامل مرگ‌ومیر در جهان قرار دارد (۱۷).

در دهه‌های اخیر مطالعات فراوانی برای بیان نقش و اهمیت سلول‌های اپیتلیال در سلامت ریه انسان انجام شده‌است. برخلاف دیدگاه‌های اولیه که این شبکه به هم پیوسته سلولی را تنها لایه‌ای محافظتی و تبادلی می‌دانستند، امروزه این سلول‌ها به عنوان تنظیم‌گرهای مرکزی در ساختار، عملکرد، شروع و هدایت التهاب شناخته شده‌اند. از جمله مهم‌ترین این سلول‌ها، سلول‌های کلارا، ماکروفازها و گالبیت‌ها هستند که همگی با هم و با سلول‌های اپیتلیال در ارتباط مستمر هستند. در شرایط عفونی و یا آسیب سلول‌های بافت ریه، التهاب از طریق اینمی ذاتی و سلول‌های اپیتلیال و ماکروفاز آغاز شده و به‌واسطه سلول‌های دندریتیک، سامانه اینمی سازگاری فراخوان و التهاب تشدید می‌شود. مطالعات اخیر نشان‌دهنده نقش کلیدی و مهم سلول‌های اپیتلیال راه هوایی در بروز و پیش‌روی بیماری انسداد مزمن ریوی است (۱۸، ۱۹). در پژوهش حاضر، سعی شده‌است در قدم اول شبکه تنظیمی با استفاده از داده ترانسکرپتومیکس سلول‌های اپیتلیال راه هوایی در بیماران مبتلا به انسداد مزمن ریوی در شدت‌های

در تجزیه و تحلیل شبکه استفاده شد. مركزیت بینابینی عددی بین صفر و یک است که نشان دهنده تأثیر یک رأس بر روی رأس‌های دیگر است (۲۸). مركزیت نزدیکی نیز شاخص دیگری است که بین صفر و یک بوده و نشان دهنده میزان نزدیکی رأسی به رأس‌های دیگر است. این متغیر نشان دهنده سرعت دسترسی و انتقال اطلاعات بین رأس‌های یک شبکه است (۲۹).

شناسایی ژن‌های مهم در پیشروی بیماری

برای بررسی ژن‌های دخیل در پیشروی بیماری از الگوریتم SPD استفاده شد. بر اساس این الگوریتم ژن‌هایی که در طول پیشروی بیماری تغییرات تدریجی دارند شناسایی شده و فرض می‌شود که این تغییرات از نظر زیستی معنی‌دار هستند؛ بنابراین در این روش از درخت فراگیر مینیمال استفاده شده است تا هم‌زمان پیشروی بین نمونه‌های مجھول و ژن‌های مربوط به پیشروی بیماری در هر خوشه به دست آید. برای حد آستانه، حداقل ژن در هر خوشه ابتدا از عدد ۱۰ و در صورت عدم دریافت خروجی مناسب از عدد ۵ نیز استفاده شد. برای اجرای این روش، چهار مرحله طی می‌شود. ابتدا با استفاده از الگوریتم خوشبندی Iterative k-means و براساس فاصله اقلیدسی^۷ ژن‌ها خوشبندی می‌شوند. سپس درخت فراگیر مینیمال برای هر خوشه ژنی به دست آمده و ترسیم می‌شود. برای ترسیم این درخت از الگوریتم بروفکا^۸ استفاده می‌شود که در آن ترسیم گراف به صورت تصادفی از یک رأس شروع شده و سپس در هر مرحله یالی که کمترین وزن را دارد انتخاب می‌شود. در این درخت، هر رأس مربوط به یک نمونه (ریزآرایه در این مطالعه) بوده و وزن یال‌ها فاصله اقلیدسی بین سطح بیان ژن‌های آن خوشه را نشان می‌دهد. در مرحله بعد، مطابقت آماری^۹ بین همه خوشه‌ها و درخت‌های فراگیر مینیمال رسم شده و بررسی می‌شود (شکل ۱).



شکل ۱- نحوه محاسبه انطباق آماری بین خوشه‌ها و درخت‌های فراگیر مینیمال

آزمون انجام می‌شود افزایش می‌یابد. برای ممانعت از افزایش خطای نوع اول این مشکل و حفظ تعادل بین خطای نوع اول و دوم از روش‌هایی همچون نرخ اکتشاف اشتباه^۱ (FDR) استفاده می‌شود. برای بررسی ژن‌های افتراقی از شدت بیان بیش از دو برابر همراه با تعدیل معنی‌داری هر مقایسه (FDR<0.1) استفاده شد. مقایسه‌هایی بین مراحل مختلف بیماری انجام گردید.

غنى‌سازی ژن‌های افتراقی

برای غنى‌سازی ژن‌های افتراقی در فرآيندهای زیستی از پایگاه داده ژنی^۲ GO^۳ و با استفاده از افزونه ClueGO^۴ وابسته به نرم‌افزار سایتواسکیپ انجام شد (۲۴). این افزونه ژن‌های موردنظر را دریافت و معنی‌داری حضور آن‌ها را در مسیرهای مختلف پیام‌رانی و متابولیکی در پایگاه‌های مختلف همچون GO، KEGG^۵، Reactome^۶ بررسی می‌کند.

شبکه تنظیمی آراکنه

برای درک فیزیولوژی سلول‌های اپیتلیال در فازهای مختلف، مهندسی معکوس شبکه‌های ژنتیکی انجام شد. هدف این روش‌ها تولید گرافی است که بتواند شبکه سلولی را با صحت بالایی ساخته و نمایش دهد که در آن ژن‌ها به عنوان رأس و یال‌ها به عنوان ارتباط تنظیمی در نظر گرفته شده‌اند. در این مطالعه از بسته نرم‌افزاری minet (۲۵) در R و نرم‌افزار geWorkbench (۲۶) برای به دست آوردن شبکه تنظیمی آراکنه استفاده شد. شبکه ساخته شده در ادامه در نرم‌افزار سایتواسکیپ تصویرسازی شده و آنالیز شد. با توجه به بالا بودن تعداد پروب‌های موجود در تراشه ریزآرایه برای ساخت این شبکه، ژن‌های تکراری، پروب‌های بدون تفسیر و پروب‌های مشترک برای یک ژن غربال شدند. ارتباط بین پروب‌ها با شاخص‌های همبستگی پیرسون (Pearson correlation coefficient)^۷ و سطح معنی‌داری p-value^۸ ($p \leq 0.01$) می‌رسد. شبکه تنظیمی آراکنه انتخاب شده و همچنین شبکه مربوط به پیشروی بیماری استفاده شد. آراکنه^۹ الگوریتمی است که با استفاده از داده بیان ریزآرایه می‌تواند شبکه تنظیم بیان را استنتاج کند (۲۷).

ترسیم و آنالیز گراف

در این مطالعه از درجه‌های ورودی و خروجی، مركزیت نزدیکی^۵ و مركزیت بینابینی^۶ به عنوان متغیرهای مختلف

⁶ Betweenness Centralities

⁷ Euclidean

⁸ Boruta

⁹ Statistical Concordance

¹ False Discovery Rate (Fdr)

² Gene Ontology

³ Kyoto Encyclopedia of Genes and Genomes (KEGG)

⁴ Algorithm for the Reconstruction of Accurate Cellular Networks (ARACNe)

⁵ Closeness Centralities

- این مرحله، مرحله‌ای کلیدی در این مدل‌سازی است. برای این کار به روش زیر عمل می‌شود:
- أ. ماتریس فاصله اقلیدسی براساس فاصله ژن‌های خوشة انتخاب شده در کل نمونه‌ها محاسبه می‌شود.
 - ب. درخت‌های حداقل فراگیر به ماتریس مجاورت تبدیل می‌شوند.

$$s = \sum_{Aij=1} Dij$$

ج. عدد مطابقت با استفاده از فرمول زیر محاسبه می‌شود:

- که در آن s عدد مطابقت، A ماتریس مجاورت و D ماتریس فاصله است. اگر عدد مطابقت بدست آمده (s) کوچک باشد به معنی مطابقت خوشة و درخت است.
- د. با استفاده از هزار بار جایگشت دادن نمونه‌ها در ماتریس فاصله، معنی‌داری آماری با حد آستانه ۰/۰۰۰۲ محاسبه می‌شود. اگر دو خوشة ژنی دارای یک درخت فراگیر مینیمال مشترک باشند، به این معنی است که این دو خوشه به یک نحو در پیشروی بیماری دخالت دارند و برای کاهش خطا می‌توان آن دو را بیکدیگر ادغام نموده و درخت فراگیر حداقل جدیدی را بنام درخت فراگیر کل ترسیم نمود. این خوشه‌ها هرچند دارای یک درخت فراگیر حداقل مشترک هستند، اما ممکن است همبستگی نداشته باشند. درخت‌هایی از خوشه‌های ژنی که دارای بالاترین مطابقت هستند و برای ترسیم درخت فراگیر مینیمال کل استفاده می‌شوند.

ادغام نتایج

در این مرحله، نتایج بخش‌های قبل شامل (الف) خوشه‌های به‌دست‌آمده از شبکه تنظیمی آراکنه، (ب) خوشه‌های به‌دست‌آمده از ترسیم درخت‌های فراگیر مینیمال و (ج) نتایج مربوط به آنالیز بیان افتراقی بین فازهای مختلف بیماری، با بیکدیگر ادغام شدند. سپس آنالیز شبکه ادغام شده انجام شد. برای ادغام این دو شبکه، ابتدا برچسب‌گذاری ژن‌ها در شبکه برای ژن‌های مربوط به خوشه‌های ۲۴۲، ۱۱۹ و ۳۲۴ انجام شده و با استفاده از هاله‌های سیاه، سبز و زرد به ترتیب مربوط به خوشه‌های ۲۴۲، ۱۱۹ و ۳۲۴ استفاده شد. سپس آنالیزهای شبکه بر روی این خوشة عملکردی انجام شدند. همسایگی اول رأس‌های مهم شناسایی شده براساس سه شاخص مرکزیت بینابینی، مرکزیت نزدیکی و درجه بررسی شد.

نتایج و یافته‌ها

جمع‌آوری داده و مقایسه بین گروهی

برای سلول‌های اپیتلیال دسته داده‌های GSE37147، GSE5058، GSE994، GSE5060، GSE4115، GSE10135، GSE4635، GSE17913، GSE19407، GSE20257، GSE20257 که دارای بیشترین فراوانی نمونه‌ها، داده GSE20257 که دارای بیشترین فراوانی نمونه‌ها، مراحل مختلف بیماری و همچنین مربوط به بررسی اپیتلیال راه هوایی بود، برای مطالعه انتخاب شد. پلتفرم (زیرساخت) مورداستفاده در این دسته داده Affymetrix Human Genome U133 Plus 2.0 Array می‌باشد (جدول ۱).

جدول ۱- مشخصات دسته داده‌های بررسی شده در مطالعه

گروه‌بندی	سال	پلتفرم (زیرساخت)	تعداد نمونه	کد داده
غیرسیگاری، سیگاری	۲۰۰۶	GPL80	۳	GSE5060
غیرسیگاری، سیگاری	۲۰۰۴	GPL96	۷۵	GSE994
سیگاری، انسداد مزمن ریوی	۲۰۰۶	GPL70	۳۹	GSE5058
غیرسیگاری، سیگاری، انسداد مزمن ریوی	۲۰۱۳	GPL13243	۲۶۹	GSE37147
غیرسیگاری، سیگاری	۲۰۱۰	GPL570	۷۹	GSE17913
غیرسیگاری، سیگاری، انسداد مزمن ریوی	۲۰۱۱	GPL570	۱۲۷	GSE19407
GOLD I, II, III	۲۰۱۱	GPL570	۱۳۵	GSE20257
سیگاری و ابتلا به سرطان	۲۰۰۶	GPL96	۱۹۲	GSE4115
سیگاری، غیرسیگاری	۲۰۰۹	GPL570	۹۲	GSE10135
سیگاری، غیرسیگاری	۲۰۰۹	GPL96	۸	GSE4635

مسیرهای مربوط به رگزایی در طول این بیماری و در این سلول‌ها نقش مهمی دارد؛ بنابراین مسیرهای مربوط به این دو فرآیند با استفاده از پایگاه‌های داده عمومی مربوط به مسیرهای پیامرسانی و متابولیکی استخراج شده و پس از مرور منابع تکمیلی، تلفیق داده و بر روی آن انجام گرفت. مسیر مربوط به پاسخ زنوبیوتیک‌ها از دو بخش پیامرسانی و متابولیکی تشکیل شده است.

شبکه تنظیمی آراکنه

پس از ترسیم مسیرهای مهم با استفاده از ژن‌های افتراقی، کل پروب‌های تراشه به‌منظور کاهش بُعد به تعداد ۲۰۰۹۷ پروب غربال شدند. داده بیان غربال شده برای ترسیم شبکه آراکنه و SPD استفاده شد. شبکه تنظیمی آراکنه با تعداد رأس ۱۲۸۸۹ و تعداد یال ۳۵۹۶۳ برای سلول‌های اپیتلیال به دست آمد. توزیع ژن‌های افتراقی در شبکه آراکنه همراه

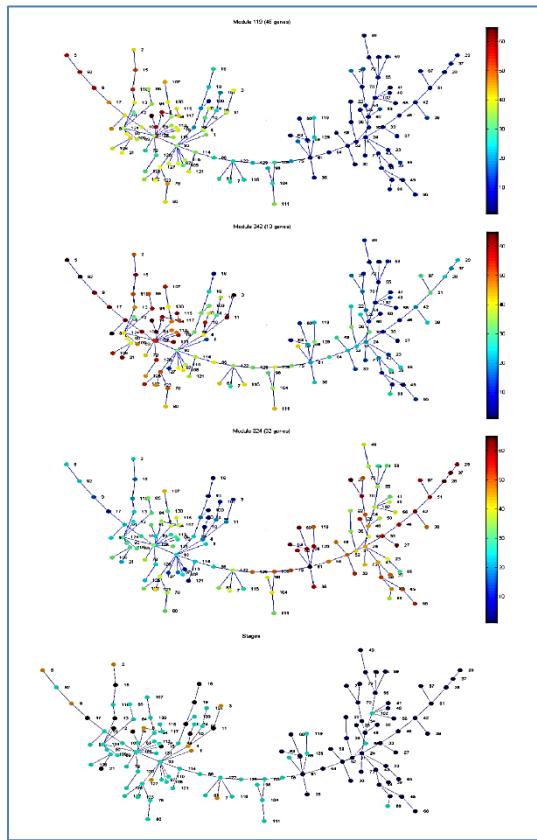
از مجموع پروب‌های تراشه ریزآرایه برای آنالیز افتراقی بیان ژن استفاده شد. نمونه‌ها از افراد غیرسیگاری (۵۲ نفر)، سیگاری (۵۸ نفر)، مرحله ۱ بیماری (۹ نمونه) و مرحله ۲ بیماری (۱۲ نمونه) در بررسی استفاده شدند. سه مقایسه [غیرسیگاری:سیگاری]، [غیرسیگاری:مرحله ۱] و [غیرسیگاری:مرحله ۲] مورد بررسی قرار گرفت. منظور از مرحله ۱ و ۲ به ترتیب GOLD-1 و GOLD-2 بیماری انسداد مزمن ریوی است. ژن‌های افتراقی در سه مقایسه [غیرسیگاری:سیگاری]، [غیرسیگاری:مرحله ۱] و [غیرسیگاری:مرحله ۲] در پیوست شماره ۱ و نتایج غنی‌سازی آن‌ها نیز در پیوست شماره ۲ آورده شده است. برای شناسایی و غنی‌سازی ژن‌های افتراقی تغییرات بیان بالای دو برابر در نظر گرفته شد. مقایسه نتایج مربوط به غنی‌سازی ژن‌های افتراقی سلول‌های اپیتلیال نشان داد که مسیرهای مختلف پاسخ به زنوبیوتیک‌ها (چهار مسیر) و

بیان‌زن‌های دو خوشة ۲۴۲ و ۱۱۹ با پیشروی بیماری در سلول‌های اپیتلیال افزایش می‌یابد، اما بیان‌زن‌های موجود در خوشة ۳۲۴ با پیشروی بیماری کاهش بیان نشان می‌دهند. زن‌های خوشة ۱۱۹ در مسیرهای آراشیدونیک اسید، پاسخ به زنوبیوتیک‌ها، چربی‌ها، پروستاگلاندین‌ها و مسیر *NRF2* غنی شدن. زن‌های خوشة ۲۴۲ در هیچ مسیر یا فرآیند خاصی غنی نشدن. خوشة ۳۲۴ نیز در مسیرهای پاسخ به انسولین، *FGFR*, *ERBB2*, *IP3*, کلسیم، هموستازی آب، پاسخ به گلوکاگن، پاسخ به عفونت اثریشیاکلی و مسیر اکسیداسیون سیتوکروم اکسیداز *P450* غنی شدن.

با متغیرهای آنالیز شبکه در برنامه سایتواسکیپ ترسیم و آنالیز شد.

زن‌های دخیل در پیشروی بیماری

با استفاده از الگوریتم SPD، زن‌های دخیل در پیشروی بیماری به دست آمد (پیوست ۳، جدول ۱). از بین ۵۷۶ خوشة محاسبه شده، بیان‌زن‌ها در سه خوشه (۱۱۹، ۳۲۴ و ۲۴۲) با پیشروی بیماری انطباق داشت. زن‌های دخیل در پیشروی بیماری در شبکه تنظیمی آراکنه نیز بررسی شدند. درخت‌های فراگیر مینیمال به دست آمده از SPD در شکل ۲ نشان داده شده‌است. کل زن‌های دخیل در پیشروی بیماری در پیوست ۳ آورده شده‌اند.



شکل ۲- زن‌های دخیل در پیشروی بیماری و درخت‌های فراگیر مینیمال به دست آمده از الگوریتم SPD در سلول‌های اپیتلیال.

ادغام نتایج

در ادامه برای بررسی دقیق‌تر رفتار زن‌ها در سلول‌های اپیتلیال این بیماران، ریزشبکه زن‌های هاب (زن‌های هاب و همسایگی اول آن‌ها) از شبکه آراکنه استخراج شد. همان‌طور که در شکل ۳ مشاهده می‌شود، زن‌های هاب خوشه SPD در شبکه آراکنه به هم‌دیگر متصل هستند و زن‌های خوشه‌های مختلف از طریق زن‌های محدودی به یکدیگر

سه شکل اول مربوط به بیان در سه خوشه معرفی شده‌است. شکل پایینی نشان‌دهنده دسته‌بندی نمونه‌های ریزآرایه براساس مرحله بیماری است (آبی تیره = غیرسیگاری، آبی آسمانی = سیگاری، قهوه‌ای روشن = مرحله ۱ و قهوه‌ای تیره = مرحله ۲).

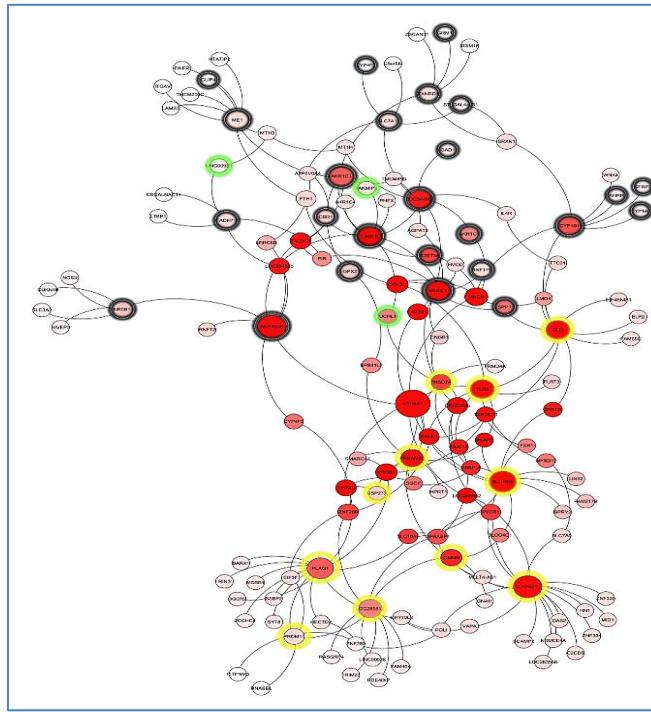
آراکنه حضور داشته و هاب بودند به عنوان ژن‌های مهم تنظیمی دخیل در پیشروی بیماری انتخاب شدند (جدول ۲). نتیجه به دست آمده از ژن‌های خوشة ۱۱۹ نشان می‌دهد که مسیر پاسخ به زنوبیوتیک‌ها و عامل رونویسی مهم این مسیر، *NRF2*. با پیشروی بیماری فعال‌تر می‌شود. برخی ژن‌های هدف عامل رونویسی *NRF2* نیز در این جدول ۲ وجود دارند که نشان‌دهنده اهمیت این ژن‌ها در پیشروی بیماری هستند. این مسیر در آتالیز تلفیقی ژن‌ها نیز جزو مسیرهای مهم غنی‌شده بود. چهار مسیر مهم پاسخ به زنوبیوتیک‌ها نیز تأیید‌کننده این نتیجه است. فهرست ژن‌های هاب و ژن‌های دارای بالاترین شاخص‌های مرکزیت در جدول ۲ نیز خلاصه شده است.

متصل شده‌اند. در شکل ۴ ژن‌های هاب و همسایگی اول آن‌ها نمایش داده شده و وضعیت بیانی (افزایش/کاهش) نیز بر روی آن تلفیق شده است. تغییرات بیان در ژن‌های اطراف هاب‌ها از اهمیت زیادی برخوردار است، زیرا که تغییرات مربوط به افزایش و یا کاهش بیان در اثر نقش تنظیمی ژن‌ها می‌توان در همسایگی‌های اول بررسی نمود. هرچند در مواردی ژن‌های قرار گرفته در همسایگی اول ژن‌های هاب غیرافتراقی هستند، اما اکثر آن‌ها دارای افزایش و یا کاهش بیان هستند.

ژن‌هایی که در شبکه آراکنه ۵ هستند و یا بیش از ۵ یا داشتند به عنوان رأس‌های هاب در نظر گرفته شدند. از بین ژن‌های به دست آمده در سه خوشة SPD که در شبکه

جدول ۲- ژن‌های هاب به دست آمده از مقایسه اطلاعات SPD و آراکنه:

نام ژن	خوشه	درجه	نژدیکی	مرکزیت	مرکزیت بینایی‌نی
<i>PLAG1</i>	۳۲۴	۱۳	۰/۲۰۴۷۹۳۸	۰/۰۰۱۷۲۴۸	
<i>CYP4Z1</i>	۳۲۴	۱۷	۰/۱۹۹۶۰۳۹	۰/۰۰۱۲۴۱۸	
<i>MEI</i>	۱۱۹	۹	۰/۱۷۰۶۸۹۸	۰/۰۰۱۲۳۶۷	
<i>MUCL1</i>	۱۱۹	۹	۰/۱۶۸۲۶۱۸	۰/۰۰۱۱۸۹۲	
<i>TLR5</i>	۳۲۴	۸	۰/۱۸۸۱۱۵۱۴	۰/۰۰۱۱۱۳۲	
<i>SLITRK6</i>	۳۲۴	۱۲	۰/۱۹۴۵۴۹۲	۰/۰۰۱۰۷۰۲	
<i>GLI3</i>	۳۲۴	۱۰	۰/۱۷۸۲۱۹۳	۰/۰۰۱۰۵۹۹	
<i>AKR1B10</i>	۱۱۹	۷	۰/۱۷۱۰۱۱۳	۰/۰۰۰۷۹۴۵	
<i>CYP1B1</i>	۱۱۹	۷	۰/۱۶۰۹۱۶۸	۰/۰۰۰۷۱۱	
<i>PRKAR2B</i>	۳۲۴	۸	۰/۱۸۴۰۲۰۶	۰/۰۰۰۶۴۳۷	
<i>LOC344887</i>	۱۱۹	۷	۰/۱۵۹۸۴۹۶	۰/۰۰۰۶۲۳۸	
<i>LOC285812</i>	۳۲۴	۹	۰/۱۹۷۵۹۴۷	۰/۰۰۰۵۹۰۱	
<i>AKR1C3</i>	۱۱۹	۶	۰/۱۵۵۷۲۰۸	۰/۰۰۰۵۰۳۳	
<i>CABYR</i>	۱۱۹	۱۰	۰/۱۵۲۸۷۳۲	۰/۰۰۰۴۸۹۶	
<i>THSD7A</i>	۳۲۴	۶	۰/۱۷۲۹۹۹۲	۰/۰۰۰۴۶۴۳	
<i>SLC7A11</i>	۱۱۹	۵	۰/۱۴۸۵۴۵۸	۰/۰۰۰۳۸۶۹	
<i>NR0B1</i>	۱۱۹	۵	۰/۱۷۶۵۸۶۶	۰/۰۰۰۳۸۳۳	
<i>ADH7</i>	۱۱۹	۵	۰/۱۴۶۱۲۷۳	۰/۰۰۰۳۶۲	
<i>TXNRD1</i>	۱۱۹	۵	۰/۱۴۷۵۱۳۴	۰/۰۰۰۳۴۶۴	
<i>PRDM11</i>	۳۲۴	۶	۰/۱۹۰۵۴۳۵	۰/۰۰۰۲۳۵۹	
<i>GMNN</i>	۳۲۴	۵	۰/۱۸۵۲۴۳۱	۰/۰۰۰۱۲۸۷	



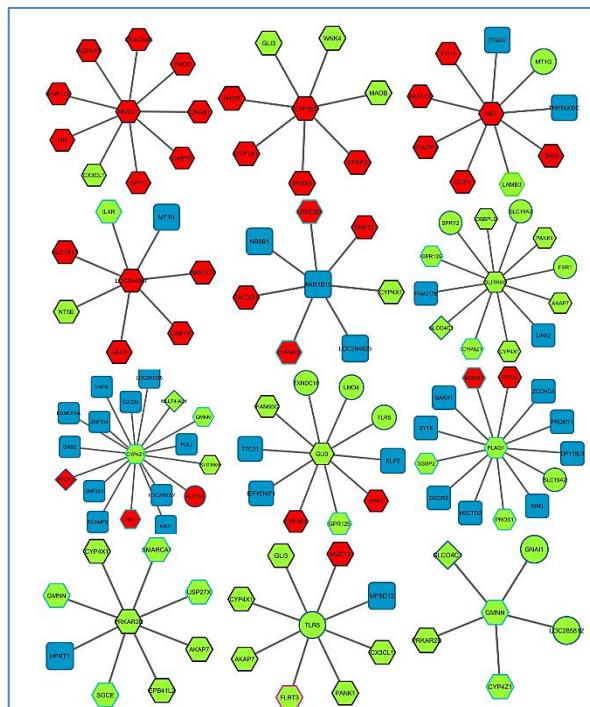
شکل ۳- زیرشبکه در سلول اپیتلیال.

بهترتب مربوط به خوش‌های ۲۴۲، ۱۱۹ و ۳۲۴ هستند. همراه با پیشروی بیماری بیان‌زن‌های دو خوشة ۲۴۲ و ۱۱۹ افزایش و ژن‌های خوشة ۳۲۴ کاهش بیان نشان می‌دهند.

اندازه رأس‌ها بر اساس مرکزیت بینابینی (اندازه بزرگ تر یعنی مرکزیت بیشتر) و رنگ بر اساس شاخص مرکزیت نزدیکی است (رنگ بیشتر مرکزیت بیشتر). هاله‌های نورانی اطراف رأس‌ها بهترتب سه خوشة مختلف به دست آمده از شبکه SPD را نشان می‌دهند. هاله‌های سیاه، سبز و زرد

شکل ۴- هاب‌های به دست آمده از تلفیق اطلاعات درخت‌های SPD و شبکه تنظیمی آراکنه به همراه تلفیق اطلاعات ژن‌های افتراقی‌بافت‌هه در این شکل نشان داده شده است.

بهترتب [مربع = غیرافتراقی]، [دایره = افتراقی تنها در مرحله ۲]، [مثلث = افتراقی تنها در سیگاری‌ها]، [لوگی = افتراقی تنها در مرحله ۱]، [شش ضلعی = مشترک حداقل بین دو تا از مقایسه‌ها] و رنگ‌ها بهترتب نشان دهنده [رنگ سیاه دور شکل = مشترک بین تمام مقایسه‌ها و در طول بیماری]، [رنگ آبی پُر رنگ دور شکل = مشترک بین مرحله ۱ و ۲]، [رنگ آبی کمر رنگ دور شکل = مشترک بین سیگاری‌ها و مرحله ۱] و [رنگ بنفش دور شکل = مشترک بین سیگاری‌ها و مرحله ۲] می‌باشند.



بحث

شد. نتایج طراحی شبکه تنظیمی آراکنه و ادغام نتایج آن با خوش‌های به دست آمده از SPD نیز مورد تحلیل نشان می‌دهد که دو مسیر پاسخ به زنوبیوتیک‌ها و رگزایی در طول بیماری اهمیت ویژه‌ای دارند. با توجه به نتایج به دست آمده، ژن‌های افتراق یافته‌ای که در شبکه تنظیمی آراکنه هاب بوده و همچنین در پیشروی بیماری نیز دارند احتمالاً اهمیت بالایی در آسیب‌زاگی بیماری نیز داشته باشند. بررسی همسایگی اول این ژن‌ها در شبکه آراکنه نیز چنین نشان می‌دهد که همسایگی اول اکثر این پروتئین‌ها، پروتئین‌هایی هستند که بیان افتراقی دارند. جالب اینکه اکثر این پروتئین‌ها در مسیرهای پاسخ به مواد سمتی و رگزایی نیز غنی شده‌اند. با استیتی توجه داشت که اکثر پروتئین‌های پاسخ‌دهنده به مواد سمتی درون سلولی هستند. به عبارتی سلول اپیتلیال با استفاده از این مولکول‌ها در حال خنثی نمودن مواد سمتی و علی‌الخصوص اکساینده‌های تولید شده است و این فرآیند در طول بیماری همچنان فعال است. همان‌طور که گزارش شده در بیماری انسداد مزمن ریوی، میزان بیان پروتئین‌های دخیل در تنظیم سیستم رُدوکس به شدت دچار تغییرات می‌شود. گزارش‌های متعددی در این رابطه وجود دارد که بیش‌بیانی و یا بیان طولانی‌مدت این ژن‌ها اثرهای جانبی مخربی می‌توانند بر جای بگذارند. همچنین با بررسی بیشتر ژن‌های دخیل در مسیر رگزایی، مشخص است که بیشتر ژن‌های غنی‌شده در این فرآیند زیستی، ترشحی هستند که برخی افزایش و برخی کاهش بیان نشان می‌دهند، و می‌تواند به این معنی باشد که سلول‌های اپیتلیال در حال ارسال پیام برای رگزایی و یا مهار آن هستند و به احتمال زیاد سلول‌های اندوتیلیال، سلول‌های اصلی هدف این پروتئین‌ها باشند. به عنوان مثال *CCL2* افزایش بیان داشته است. همچنین سلول‌هایی به این لیگاند پاسخ خواهند داد که حاوی گیرنده آن یعنی *CCR2* باشند که عبارت‌اند از سلول‌های ماکروفاز، اندوتیلیال، فیبروبلاست، دندرتیک و سلول‌های T. اصولاً بر هم خوردن تعادل اکسیدان-آنٹی‌اکسیدان و همچنین رگزایی از جمله آسیب‌های اصلی در بیماری COPD هستند که منجر به تغییر ساختار (ریمودلینگ) و از دست رفتن عملکرد صحیح راههای هوایی می‌شوند. بر اساس گزارش‌های مربوط به این بیماری حضور این گیرنده و نقش ژن‌های پایین‌دست آن در هر سلول

در این مطالعه نیز سعی شد تا با استفاده از داده بیان ژن، فعالیت سلول‌های اپیتلیال راه هوایی در بیماران مبتلا به انسداد مزمن ریوی در طول بیماری مطالعه شده و علاوه‌بر مسیرهای مهم، ژن‌های دخیل در پیشروی بیماری نیز مورد تحقیق و بررسی قرار گیرند. برای دستیابی به این منظور، تلاش گردید تا الگوریتمی انتخاب شود که بدون درنظر گرفتن پیش‌فرضهای زیستی و به صورت مجہول بتواند ترتیب زیستی نمونه‌ها را شناسایی و ژن‌های مجہول دخیل در پیشروی بیماری را معرفی کند؛ بنابراین از مدل SPD¹ که به دنبال شناسایی ژن‌هایی است که با استفاده از تغییرهای بیان آن‌ها بتوان ترتیب چینش نمونه‌ها را نیز به درستی شناسایی کند استفاده شد (۳۱). در مدل SPD، هر نمونه به عنوان یک نقطه نامعلوم در پیشروی بیماری در نظر گرفته می‌شود. فرض می‌شود پیشروی بیماری در نمونه‌ها از طریق فرآیندهای زیستی خاص و نامعلومی اتفاق می‌افتد. علاوه‌بر بررسی چینش نمونه‌ها طبق پیشروی بیماری، ژن‌هایی که در پیشروی بیماری دخیل هستند نیز معرفی می‌شوند. به عبارتی انتظار می‌رود چنانچه ۱۰ ژن در پیشروی سرطان نقش دارند این روش بتواند ترتیب چینش نمونه‌ها را طبق پیشروی بیماری و آن ۱۰ ژن شناسایی کند. این روش برخلاف روش‌های دیگر به داشت پیشین که وابسته نبوده و تنها از اطلاعات بیان استفاده می‌کند. علاوه‌بر این، مدل بیان‌شده برخلاف مدل‌های پیشین که تنها ترتیب خطی از نمونه‌ها می‌سازند می‌تواند انشعابات محتمل را نیز شناسایی کند که از جمله دیگر ویژگی‌های این روش است (۳۲، ۳۳). ایده اصلی این مدل از بازسازی ترتیب اشیای نامرتب در علوم کامپیوتری و در پردازش تصویر جهت انطباق و ساخت تصاویر چندجهتی² گرفته شده است (۳۴). اساس این روش‌ها شناسایی نقاط مشترک و ثابت بین تصاویر مختلف است. در ژنتیک نیز درخت‌های فرآگیر برای یافتن نقشه پیوستگی ژنتیکی جهت مرتب نمودن ترتیب نشانگرهای ژنتیکی مورداً استفاده قرار گرفته است. با استفاده از ژن‌های کاندیدشده در پیشروی سرطان، از ترسیم درخت فیلوزنیکی برای بررسی پیشروی سرطان استفاده شده است (۳۵).

علاوه‌بر این، شبکه تنظیمی در این سلول‌ها با استفاده از روش آراکنه به صورت مهندسی معکوس بازسازی و بررسی

چهار مسیر ترسیم شده در این شبکه نشان می‌دهند که دود سیگار عامل تحریک‌کننده‌ای است که سبب فعالیت مستمر مسیرهای متابولیزه‌کننده این مواد می‌شود. عامل *AhR* یک عامل رونویسی وابسته به لیگاند است که نقش کلیدی در سازگاری متابولیکی و حفظ فیزیولوژی طبیعی سلول از طریق کاهش سمیت مواد سمی دارد. این آنزیم‌ها در دو مرحله فعال می‌شوند. در مرحله اول، آنزیم‌های *CYP* در میتوکندری فعال شده و سپس در مرحله دوم آنزیم‌های وابسته به *NRF2* فعال می‌شوند. آنزیم‌های مرحله اول در ارتباط مستقیم با مواد سمی بوده و پس از شناسایی سبب کاهش سمیت آن‌ها از طریق متابولیزه نمودن آن‌ها به موادی با سمیت کمتر می‌شوند. در ادامه، مواد سمی ثانویه تولید شده توسط آنزیم‌های مرحله دوم و تحت تنظیم عامل *UGTA*, *ALDH3A1*, *ADH7*, *GSTA*, *GPX2*, *ME1*, *CBR1* و *TXNRD1* که به طور عمده فعالیت پاداکسایشی دارند متابولیزه و خنثی می‌شوند. به عبارتی در مرحله اول مواد اکساینده‌ای تولید یا وارد سلول می‌شوند که در مرحله بعد بایستی خنثی شوند.^(۳۸) در صورتی که حجم مواد اکساینده بسیار بالا و یا فعالیت آنزیم‌های مرحله دوم کافی نباشد، تنش اکسایشی اتفاق می‌افتد به طوری که نقص در فعالیت آنزیم‌های تحت تنظیم *NRF2* برای میزان کشندگی است. اکثر سلول‌های ریوی به‌ویژه سلول‌های اپیتلیال غنی از *AhR* هستند که نشان از حساسیت بالای این سلول‌ها به لیگاندهای *AhR* است.^(۳۹) بررسی مسیر ترسیم شده به همراه تلفیق ژن‌های افتراقی نشان از فعل بودن هر دو مرحله در مسیر پاسخ به مواد سمی است.

ژن‌های *SLIT2*, *SRPX2*, *PPP1R16B*, *C3*, *CCL2* و *CX3CL1* پروتئین‌های ترشحی و پروتئین‌های *ADM* و *SFRP* پروتئین‌های درون‌سلولی هستند که در مسیر رگ‌زایی غنی شدن؛ بنابراین علاوه‌بر خود سلول اپیتلیال که به صورت اتوکرین ممکن است تحت تأثیر این پروتئین‌ها قرار گیرد، سایر سلول‌های دارای گیرنده این پروتئین‌ها نیز به صورت پاراکرین تحت تأثیر قرار می‌گیرند. در مجموع، با آنالیز ترانسکریپتوم می‌توان گفت که ورود آلاینده‌ها به شکل طبیعی یا استعمال تنباکو و توتون موجب فعالیت آنزیم‌های داخل میتوکندری به منظور کاهش سمیت این مواد می‌گردد که در ادامه به افزایش میزان اکساینده‌ها در سلول می‌انجامد. به نظر می‌رسد در ادامه باید میزان آنزیم‌های آنتی‌اکسیدان افزایش یابد که البته این

متفاوت و متنوع است و اکثر این آسیب‌ها در این بیماران مشاهده می‌شود.

ME1, *ADH7*, *AKR1C3*, *TXNRD1*, *CABYR*, *CYP1B1* و *AKR1B10*, *SLC7A11* که علاوه‌بر شناسایی آن‌ها در این مطالعه، دلالت آن‌ها در مطالعات پیشین نیز بررسی و اثبات شده است. این ژن‌ها، جزو ژن‌های مهم دخیل در پاسخ به استعمال سیگار بوده و بلاعنصاره پس از ترک سیگار و به سرعت، بیان این پروتئین‌ها به حالت عادی بازمی‌گردد.^(۳۶) آنالیز انجام شده در این مطالعه در رابطه با سلول‌های اپیتلیال نشان می‌دهد که اکثر ژن‌های بازگشت‌پذیر در مسیر مربوط به پاسخ به مواد سمی دخیل هستند؛ و به این معنی است که اولین اقدام و بهترین کار برای ممانعت از پیشروی بیماری ترک سیگار است. ولی برخی از ژن‌های کنبدازگشتی همچون *CXCL1* در مسیر مربوط به رگ‌زایی بوده و برخی نیز غیرقابل بازگشت هستند که می‌توانند در ایجاد تغییرات ساختاری و ریمودلینگ بافت ریه نقش داشته باشند که آسیبی بازگشت‌ناپذیر است. انطباق شبکه آرکنه با ژن‌های دخیل در پیشروی بیماری و ژن‌های افتراقی و استخراج شبکه الحقیقی آن‌ها نشان می‌دهد که ژن‌های دخیل در هر خوش‌بهای SPD باهم در یک خوش‌قرار گرفته‌اند که جالب توجه است. این ارتباط تنظیمی بین ژن‌های خوش‌بهای شده در پیشروی بیماری می‌تواند از اهمیت درمانی بالایی برخوردار باشد. غنی‌سازی ژن‌های موجود در پیشروی بیماری در سلول‌های اپیتلیال نیز نشان‌دهنده اهمیت مسیرهای پاسخ به زنوبیوتیک از طریق مسیر *NRF2* و همچنین متابولیسم چربی‌هاست که در داده خلط نیز گزارش شده است.^(۳۷)

فرآیندهای *xenobiotic glucuronidation* cellular of *xenobiotics by cytochrome P450 response to xenobiotic stimulus* پاسخ به زنوبیوتیک‌ها (مواد شیمیایی سمی با منشا خارج از بدن) غنی شدن. بررسی این مسیرها در پایگاه داده KEGG نشان می‌دهند که مسیرهای پاسخ به بنزوپیرن، دی‌متیل بنزوآنتراسین، تری کلرواتیلن و نیکوتین فعل شده‌اند. بررسی ما نشان می‌دهد که مسیرهای متابولیکی تجزیه‌کننده و پیامرسان مرتبط با این مواد سمی در طول پیشروی بیماری همواره فعل هستند. ژن‌هایی که توسط عامل رونویسی *NRF2* تنظیم می‌شوند افزایش بیان داشته‌اند در حالی که خود این عامل تغییر بیان نداشته است. هر

سیستم نیز از تنظیم خارج و موجب صدمه به سلول می‌گردد. از طرفی بروز آسیب به سلول و بافت منجر به واکنش سلول اپیتلیالی و شروع التهاب شده که رگزایی را می‌توان از عواقب آن دانست. از طرفی، اکساینده‌های موجود در سیگار و آلاینده‌ها خود موجب تشدید این مسیر می‌گردند. اگرچه داده بیان ریزآرایه به‌نهایی نمی‌تواند نماینده وضعیت کامل بیان در سطوح مختلف سلولی باشد و بررسی ژن‌ها و مسیرهای شناسایی شده ناشی از فعالیت سلول‌های اپیتلیال در این بیماری، نیازمند بررسی لایه‌های دیگر بیان ژن می‌باشد.

نتیجه‌گیری

ژن‌های *ME1*, *ADH7*, *AKR1C3*, *TXNRD1*, *CABYR*, *CYP1B1* و *AKR1B10*, *SLC7A11* به عنوان ژن‌های مهمی شناخته شده‌اند که در پاسخ به استعمال سیگار و ترک آن نقش دارند. بیان این ژن‌ها در سلول‌های اپیتلیال به سرعت به حالت عادی بازمی‌گردد و برخی از آن‌ها در ایجاد تغییرات ساختاری و ریمودلینگ بافت ریه نقش دارند. مسیرهای پاسخ به زنوبیوتیک‌ها نیز در طول پیشروی بیماری همواره فعال هستند و نقش کلیدی در حفظ فیزیولوژی سلول دارند. همچنین، ژن‌های مرتبط با رگزایی و ترشح نیز در مسیر پاسخ به مواد سمی فعال هستند. این نتایج نشان می‌دهند که تنظیم و فعالیت این ژن‌ها و مسیرها می‌تواند در درمان بیماری‌های مرتبط با استعمال سیگار و ترک آن مؤثر باشد. به علاوه، در این مطالعه ژن‌های مهمی شناسایی شده‌است که در پاسخ به استعمال سیگار و ترک آن نقش دارند. این ژن‌ها ممکن است در تغییرات ساختاری و ریمودلینگ بافت ریه نقش داشته باشند و همچنین در مسیرهای پاسخ به زنوبیوتیک‌ها و رگزایی نقش دارند. به طور کلی، فعالیت این ژن‌ها و مسیرها می‌تواند در درمان بیماری‌های مرتبط با استعمال سیگار و ترک آن مؤثر باشد.

ملاحظات اخلاقی

ندارد.

تعارض منافع

نویسنده‌گان اعلام می‌دارند تعارض منافعی وجود ندارد.

سپاسگزاری

بدین وسیله از خانم دکتر پروین شریعتی، پژوهشگاه ملی مهندسی ژنتیک و زیستفناوری که ما را در انجام این تحقیق یاری کردند، صمیمانه تشکر می‌نماییم.

منابع

- 1.Baum GL, Crapo J, Celli B, Karlinsky J. Textbook of pulmonary diseases. Volume I: Lippincott-Raven Publishers; 1998.
- 2.Hogg JC, Chu F, Utokaparch S, Woods R, Elliott WM, Buzatu L, et al. The nature of small-airway obstruction in chronic obstructive pulmonary disease. *New England Journal of Medicine*. 2004;350(26):2645-53.
- 3.Eze JI, Correia-Gomes C, Borobia-Belsue J, Tucker AW, Sparrow D, Strachan DW, et al. Comparison of Respiratory Disease Prevalence among Voluntary Monitoring Systems for Pig Health and Welfare in the UK. *PloS one*. 2015;10(5):e0128137. 10.1371/journal.pone.0128137. 4.O'Kelly S, Smith SM, Lane S, Teljeur C, O'Dowd T. Chronic respiratory disease and multimorbidity: prevalence and impact in a general practice setting. *Respiratory medicine*. 2011;105(2):236-42. 10.1016/j.rmed.2010.07.019
- 5.WHO At. 2014 [Available from: <http://www.who.int/respiratory/copd/en/>]
- 6.Report. Trends in COPD (Chronic Bronchitis and Emphysema): Morbidity and Mortality. American Lung Association, Epidemiology and Statistics Unit, Research and Health Education Division; March 2013.
- 7.Fletcher C, Peto R. The natural history of chronic airflow obstruction. *British medical journal*. 1977;1(6077):1645-8.
- 8.Maio S, Sherrill DL, MacNee W, Lange P, Costabel U, Dahmen SE, et al. The European Respiratory Society spirometry tent: a unique form of screening for airway obstruction. *The European respiratory journal*. 2012;39(6):1458-67. 10.1183/09031936.00111910
- 9.de Marco R, Pesce G, Marcon A, Accordini S, Antonicelli L, Bugiani M, et al. The coexistence of asthma and chronic obstructive pulmonary disease (COPD): prevalence and risk factors in young, middle-aged and elderly people from the general population. *PloS one*. 2013;8(5):e62985. 10.1371/journal.pone.0062985
- 10.Rabaeus M, Salen P, de Lorgeril M. Is it smoking or related lifestyle variables that increase metabolic syndrome risk? *BMC medicine*. 2013;11(1):196. 10.1186/1741-7015-11-196
- 11.Stewart KF, Meis JJ, van de Boot C, Janssen DJ, Kremers SP, Schols AM. Maintenance of a Physically Active Lifestyle After Pulmonary Rehabilitation in Patients With COPD: A Qualitative Study Toward Motivational Factors. *Journal of the American Medical Directors Association*. 2014. 10.1016/j.jamda.2014.05.003
- 12.Yang L, Lu X, Deng J, Zhou Y, Huang D, Qiu F, et al. Risk factors shared by COPD and lung cancer and mediation effect of COPD: two center case-control studies. *Cancer causes & control : CCC*. 2015;26(1):11-24. 10.1007/s10552-014-0475-2
- 13.Llordes M, Jaen A, Almagro P, Heredia JL, Morera J, Soriano JB, et al. Prevalence, Risk Factors and Diagnostic Accuracy of COPD Among Smokers in Primary Care. *Copd*. 2015;12(4):404-12. 10.3109/15412555.2014.974736
- 14.Byrne AL, Marais BJ, Mitnick CD, Lecca L, Marks GB. Risk factors for and origins of COPD. *Lancet*. 2015;385(9979):1723-4. 10.1016/S0140-6736(15)60884-4
- 15.Doney B, Hnizdo E, Graziani M, Kullman G, Burchfiel C, Baron S, et al. Occupational risk factors for COPD phenotypes in the Multi-Ethnic Study of Atherosclerosis (MESA) Lung Study. *Copd*. 2014;11(4):368-80. 10.3109/15412555.2013.813448
- 16.Jamshidi Ardeshtiri M, Moosazadeh M, Feizi Masouleh M, Feizi Masouleh M, Kiani A, Fakhri M. Prevalence of smoking in 15-64 years old population of north of Iran: meta-analysis of the results of non-communicable diseases risk factors surveillance system. *Acta medica Iranica*. 2013;51(7):494-500.
- 17.WHO. Chronic obstructive pulmonary disease (COPD) 2022 [Available from: [https://www.who.int/news-room/fact-sheets/detail/chronic-obstructive-pulmonary-disease-\(copd\)](https://www.who.int/news-room/fact-sheets/detail/chronic-obstructive-pulmonary-disease-(copd))].
- 18.Mostafaei S, Borna H, Emamvirdizadeh A, Arabfard M, Ahmadi A, Salimian J, et al. Causal Path of COPD Progression-Associated Genes in Different Biological Samples. *Copd*. 2022;19(1):290-9. 10.1080/15412555.2022.2081541
- 19.Mostafaei S ,Kazemnejad A, Azimzadeh Jamalkandi S, Amirhashchi S, Donnelly SC, Armstrong ME, et al. Identification of Novel Genes in Human Airway Epithelial Cells associated with Chronic Obstructive Pulmonary Disease (COPD) using Machine-Based Learning Algorithms. *Sci Rep*. 2018;8(1):15775. 10.1038/s41598-018-33986-8
- 20.Gautier L., Cope L., Bolstad B. M., Irizarry R. A. Affy—analysis of Affymetrix GeneChip data at the probe level. *Bioinformatics*. 2004;20(3):307–15.
- 21.Diboun I, Wernisch L, Orengo CA, Koltzenburg M .Microarray analysis after RNA amplification can detect pronounced differences in gene expression using limma. *BMC genomics*. 2006;7:252. 10.1186/1471-2164-7-252
- 22.Gentleman R, Carey V, Huber W, F. H. genefilter: methods for filtering genes from high-throughput experiments. R package version 1.50.0.

- 23.Leek J. T., Johnson W. E., Parker H. S., Jaffe A. E., Storey J. D. sva: Surrogate Variable Analysis. R package version 3.10.0.
- 24.Bindea G, Mlecnik B, Hackl H, Charoentong P, Tosolini M, Kirilovsky A, et al. ClueGO: a Cytoscape plugin to decipher functionally grouped gene ontology and pathway annotation networks. *Bioinformatics*. 2009;25(8):1091-3. 10.1093/bioinformatics/btp101
- 25.Meyer PE, Lafitte F, Bontempi G. minet: A R/Bioconductor package for inferring large transcriptional networks using mutual information. *BMC Bioinformatics*. 2008;9:461. 10.1186/1471-2105-9-461
- 26.Floratos A, Smith K, Ji Z, Watkinson J, Califano A. geWorkbench: an open source platform for integrative genomics. *Bioinformatics*. 2010;26(14):1779-1789. 10.1093/bioinformatics/btq282
- 27.Margolin AA, Nemenman I, Basso K, Wiggins C, Stolovitzky G, Dalla Favera R, et al. ARACNE: an algorithm for the reconstruction of gene regulatory networks in a mammalian cellular context. *BMC Bioinformatics*. 2006;7 Suppl 1:S7. 10.1186/1471-2105-7-S1-S7
- 28.Junker BH, Schreiber F. Analysis of biological networks: John Wiley & Sons; 2011.
- 29.Newman ME, Girvan M. Finding and evaluating community structure in networks. *Physical review E, Statistical, nonlinear, and soft matter physics*. 2004;69(2 Pt 2):026113.
- 30.Shaykhiev R, Otaki F, Bonsu P, Dang DT, Teater M, Strulovici-Barel Y, et al. Cigarette smoking reprograms apical junctional complex molecular architecture in the human airway epithelium in vivo .*Cellular and molecular life sciences : CMLS*. 2011;68(5):877-92. 10.1007/s00018-010-0500-x
- 31.Qiu P, Gentles AJ, Plevritis SK. Discovering biological progression underlying microarray samples. *PLoS computational biology*. 2011;7(4):e1001123. 10.1371/journal.pcbi.1001123
- 32.Magwene PM, Lizardi P, Kim J. Reconstructing the temporal ordering of biological samples using microarray data. *Bioinformatics*. 2003;19(7):842-50.
- 33.Xu Y, Olman V, Xu D. Clustering gene expression data using a graph-theoretic approach: an application of minimum spanning trees. *Bioinformatics*. 2002;18(4):536-45.
- 34.Schaffalitzky F, Zisserman A. Multi-view matching for unordered image sets, or “How do I organize my holiday snaps?”. *Computer Vision—ECCV 2002*: Springer; 2002. p. 414-31
- 35.Gupta A, Bar-Joseph Z. Extracting dynamics from static cancer expression data. *IEEE/ACM transactions on computational biology and bioinformatics / IEEE, ACM*. 2008;5(2):172-82. 10.1109/TCBB.2007.70233
- 36.Miller MA, Danhorn T, Cruickshank-Quinn CI ,Leach SM, Jacobson S, Strand MJ, et al. Gene and metabolite time-course response to cigarette smoking in mouse lung and plasma. *PloS one*. 2017;12(6):e0178281. 10.1371/journal.pone.0178281
- 37.Azimzadeh Jamalkandi S, Mirzaie M, Jafari M, Mehrani H, Shariati P, Khodabandeh M. Signaling network of lipids as a comprehensive scaffold for omics data integration in sputum of COPD patients. *Biochim Biophys Acta*. 2015;1851(10):1383-93. 10.1016/j.bbapap.2015.07.005
- 38.Kohle C, Bock KW. Coordinate regulation of Phase I and II xenobiotic metabolisms by the Ah receptor and Nrf2. *Biochemical pharmacology*. 2007;73(12):1853-62. 10.1016/j.bcp.2007.01.009
- 39.Chiba T, Chihara J, Furue M. Role of the Arylhydrocarbon Receptor (AhR) in the Pathology of Asthma and COPD. *Journal of allergy*. 2012;2012:372384. 10.1155/2012/372384



پیوست‌ها

جدول پیوست ۱

NO DEGS		
Probe_ID	Fold	Adjusted p-value
224590_at	-3.181023	0.9999031
214218_s_at	-2.958237	0.9999031
231592_at	-2.650984	0.9999031
227671_at	-2.643694	0.9999031
224588_at	-2.569942	0.9999031
221728_x_at	-2.534057	0.9999031
205871_at	-2.376951	0.9999031
235597_s_at	-2.353567	0.9999031
213831_at	-2.002789	0.9999031
209728_at	-1.948287	0.9999031
1555749_at	-1.920341	0.9999031
235446_at	-1.913744	0.9999031
210676_x_at	-1.835021	0.9999031
1558603_at	-1.831389	0.9999031
234032_at	-1.775875	0.9999031
215666_at	-1.77417	0.9999031
222282_at	-1.763827	0.9999031
1556821_x_at	-1.763621	0.9999031
224589_at	-1.760492	0.9999031
205048_s_at	-1.759727	0.9999031
239453_at	-1.747601	0.9999031
215761_at	-1.746399	0.9999031
214972_at	-1.742842	0.9999031
215555_at	-1.7374	0.9999031
1560263_at	-1.736339	0.9999031
230120_s_at	-1.735533	0.9999031
239448_at	-1.734171	0.9999031
244679_at	-1.727696	0.9999031
1567045_at	-1.719824	0.9999031
1556338_at	-1.672386	0.9999031
228919_at	-1.670426	0.9999031
1557238_s_at	-1.666804	0.9999031
243284_at	-1.665105	0.9999031
241275_at	-1.66331	0.9999031
233096_at	-1.662785	0.9999031
242343_x_at	-1.66186	0.9999031
228426_at	-1.659193	0.9999031
227943_at	-1.656615	0.9999031
235701_at	-1.653204	0.9999031
1559500_at	-1.649312	0.9999031
206702_at	-1.637804	0.9999031
235959_at	-1.631729	0.9999031
1560926_at	-1.628861	0.9999031
1556923_at	-1.627705	0.9999031

211459_at	-1.62256	0.9999031
207759_s_at	-1.614101	0.9999031
229773_at	-1.613666	0.9999031
237497_at	-1.611658	0.9999031
1558965_at	-1.611395	0.9999031
236781_at	-1.610033	0.9999031
242225_at	-1.603872	0.9999031
215175_at	-1.602329	0.9999031
1567044_s_at	-1.601655	0.9999031
213856_at	-1.601224	0.9999031
1564932_at	-1.600182	0.9999031
1569387_at	-1.59969	0.9999031
222316_at	-1.594629	0.9999031
243997_x_at	-1.59366	0.9999031
221874_at	-1.59341	0.9999031
230590_at	-1.591856	0.9999031
244803_at	-1.591749	0.9999031
241940_at	-1.591462	0.9999031
237891_at	-1.590319	0.9999031
220710_at	-1.58877	0.9999031
236552_at	-1.58735	0.9999031
239511_s_at	-1.585552	0.9999031
231366_at	-1.582349	0.9999031
230970_at	-1.575896	0.9999031
239629_at	-1.574807	0.9999031
241891_at	-1.570824	0.9999031
240271_at	-1.568164	0.9999031
202766_s_at	-1.56416	0.9999031
242886_at	-1.56291	0.9999031
236244_at	-1.562158	0.9999031
231109_at	-1.561466	0.9999031
235957_at	-1.560511	0.9999031
1557811_a_at	-1.558239	0.9999031
1556277_a_at	-1.556517	0.9999031
236883_at	-1.554772	0.9999031
231552_at	-1.554596	0.9999031
1557829_at	-1.554408	0.9999031
1565599_at	-1.553815	0.9999031
1555968_a_at	-1.553304	0.9999031
209936_at	-1.552126	0.9999031
1556820_a_at	-1.550612	0.9999031
220342_x_at	-1.549532	0.9999031
233239_at	-1.543995	0.9999031
214059_at	-1.543808	0.9999031
1558691_a_at	-1.542465	0.9999031
1557804_at	-1.539638	0.9999031
229422_at	-1.537465	0.9999031
244592_at	-1.537194	0.9999031
244023_at	-1.537053	0.9999031
243557_at	-1.5368	0.9999031

234778_at	-1.535469	0.9999031
1559023_a_at	-1.534623	0.9999031
238363_at	-1.532601	0.9999031
244356_at	-1.532318	0.9999031
1558504_at	-1.531136	0.9999031
223080_at	-1.530463	0.9999031
236696_at	-1.530171	0.9999031
239624_at	-1.529781	0.9999031
215558_at	-1.528417	0.9999031
230086_at	-1.528295	0.9999031
237803_x_at	-1.527294	0.9999031
236966_at	-1.526504	0.9999031
232633_at	-1.525337	0.9999031
235788_at	-1.52397	0.9999031
238651_at	-1.523339	0.9999031
206785_s_at	-1.52121	0.9999031
241245_at	-1.517715	0.9999031
230180_at	-1.517687	0.9999031
201668_x_at	-1.517345	0.9999031
238292_at	-1.516359	0.9999031
243088_at	-1.513503	0.9999031
1555882_at	-1.511104	0.9999031
232537_x_at	-1.510868	0.9999031
243847_at	-1.509636	0.9999031
227449_at	-1.506667	0.9999031
240481_at	-1.505961	0.9999031
235716_at	-1.504607	0.9999031
238040_at	-1.504287	0.9999031
242428_at	-1.502865	0.9999031
238851_at	-1.502624	0.9999031
242983_at	-1.502563	0.9999031
226663_at	-1.501797	0.9999031
244145_at	-1.500931	0.9999031
235493_at	-1.499574	0.9999031
215470_at	-1.499555	0.9999031
217659_at	-1.499264	0.9999031
237895_at	-1.49909	0.9999031
1568836_at	-1.497973	0.9999031
1570151_at	-1.49784	0.9999031
231005_at	-1.496701	0.9999031
1569142_at	-1.496116	0.9999031
202203_s_at	-1.496059	0.9999031
239973_at	-1.495395	0.9999031
235803_at	-1.495366	0.9999031
235220_at	-1.494899	0.9999031
238902_at	-1.493949	0.9999031
230742_at	-1.493544	0.9999031
239946_at	-1.490992	0.9999031
232872_at	-1.490827	0.9999031
207474_at	-1.489184	0.9999031

234011_at	-1.488067	0.9999031
241917_at	-1.488017	0.9999031
216682_s_at	-1.487963	0.9999031
241620_at	-1.487844	0.9999031
242576_x_at	-1.487535	0.9999031
238446_at	-1.486289	0.9999031
243031_at	-1.48583	0.9999031
242859_at	-1.484995	0.9999031
239979_at	-1.484504	0.9999031
219980_at	-1.484448	0.9999031
234322_at	-1.484342	0.9999031
1565915_at	-1.483775	0.9999031
243855_at	-1.483411	0.9999031
215902_at	-1.482755	0.9999031
236978_at	-1.482496	0.9999031
232522_at	-1.481725	0.9999031
238069_at	-1.481233	0.9999031
1563051_at	-1.480449	0.9999031
238185_at	-1.479837	0.9999031
1566271_x_at	-1.479829	0.9999031
219629_at	-1.479507	0.9999031
235547_at	-1.478708	0.9999031
226808_at	-1.477647	0.9999031
201294_s_at	-1.476946	0.9999031
1559119_at	-1.476873	0.9999031
242712_x_at	-1.475412	0.9999031
235868_at	-1.475213	0.9999031
239716_at	-1.475072	0.9999031
230387_at	-1.474929	0.9999031
242374_at	-1.474512	0.9999031
201295_s_at	-1.474356	0.9999031
222375_at	-1.473787	0.9999031
227074_at	-1.473771	0.9999031
241403_at	-1.473754	0.9999031
239274_at	-1.473633	0.9999031
233630_at	-1.472824	0.9999031
239251_at	-1.472706	0.9999031
1566269_at	-1.472101	0.9999031
234276_at	-1.47123	0.9999031
239654_at	-1.47112	0.9999031
237330_at	-1.470304	0.9999031
229765_at	-1.467261	0.9999031
1557261_at	-1.466956	0.9999031
238468_at	-1.466098	0.9999031
241623_at	-1.466013	0.9999031
241885_at	-1.465676	0.9999031
214925_s_at	-1.464295	0.9999031
215786_at	-1.463654	0.9999031
1557504_at	-1.463463	0.9999031
1553271_at	-1.463307	0.9999031

213908_at	-1.463169	0.9999031
1565913_at	-1.463043	0.9999031
241750_x_at	-1.462144	0.9999031
217534_at	-1.461821	0.9999031
232628_at	-1.461689	0.9999031
240168_at	-1.461159	0.9999031
240843_at	-1.460911	0.9999031
1563474_at	-1.460806	0.9999031
232135_at	-1.459687	0.9999031
244454_at	-1.458451	0.9999031
239384_at	-1.458197	0.9999031
1556812_a_at	-1.457641	0.9999031
1570108_at	-1.457413	0.9999031
233303_at	-1.457091	0.9999031
234151_at	-1.456415	0.9999031
214731_at	-1.455661	0.9999031
241079_at	-1.45554	0.9999031
1556204_a_at	-1.455395	0.9999031
1556933_at	-1.455374	0.9999031
215392_at	-1.45529	0.9999031
241889_at	-1.455188	0.9999031
1556202_at	-1.454873	0.9999031
240370_at	-1.454511	0.9999031
241965_at	-1.454071	0.9999031
236314_at	-1.45405	0.9999031
1565703_at	-1.45377	0.9999031
1562619_at	-1.453617	0.9999031
242379_at	-1.452757	0.9999031
242144_at	-1.452174	0.9999031
231949_at	-1.451762	0.9999031
240665_at	-1.450791	0.9999031
240221_at	-1.450654	0.9999031
226558_at	1.450439	0.9999031
204667_at	1.451935	0.9999031
219554_at	1.452401	0.9999031
220664_at	1.453182	0.9999031
1553454_at	1.453802	0.9999031
237204_at	1.455053	0.9999031
244631_at	1.455163	0.9999031
231581_at	1.45555	0.9999031
226646_at	1.45563	0.9999031
235924_at	1.455954	0.9999031
236385_at	1.457114	0.9999031
238632_at	1.457425	0.9999031
206165_s_at	1.458042	0.9999031
211712_s_at	1.458055	0.9999031
1556538_at	1.458424	0.9999031
213611_at	1.460867	0.9999031
204237_at	1.461126	0.9999031
229518_at	1.461321	0.9999031

224650_at	1.462918	0.9999031
213929_at	1.465207	0.9999031
217110_s_at	1.465636	0.9999031
204135_at	1.468144	0.9999031
202341_s_at	1.470179	0.9999031
213032_at	1.47029	0.9999031
235165_at	1.470648	0.9999031
208303_s_at	1.470965	0.9999031
238103_at	1.472188	0.9999031
206453_s_at	1.47521	0.9999031
214639_s_at	1.477672	0.9999031
241011_at	1.47821	0.9999031
218723_s_at	1.478821	0.9999031
244734_at	1.479325	0.9999031
224329_s_at	1.48009	0.9999031
228492_at	1.481968	0.9999031
207847_s_at	1.483877	0.9999031
208747_s_at	1.486722	0.9999031
1553602_at	1.487371	0.9999031
225645_at	1.488424	0.9999031
223645_s_at	1.489318	0.9999031
202289_s_at	1.489724	0.9999031
203549_s_at	1.491027	0.9999031
228391_at	1.491717	0.9999031
203892_at	1.491901	0.9999031
215704_at	1.491932	0.9999031
223075_s_at	1.492046	0.9999031
203924_at	1.493188	0.9999031
228425_at	1.494386	0.9999031
206291_at	1.496487	0.9999031
213693_s_at	1.497577	0.9999031
232618_at	1.498992	0.9999031
228873_at	1.500988	0.9999031
1553212_at	1.501275	0.9999031
225687_at	1.502654	0.9999031
204284_at	1.502721	0.9999031
226010_at	1.503074	0.9999031
201289_at	1.509731	0.9999031
228051_at	1.511621	0.9999031
203180_at	1.514168	0.9999031
224894_at	1.514883	0.9999031
208004_at	1.519081	0.9999031
230269_at	1.519106	0.9999031
225301_s_at	1.523848	0.9999031
220197_at	1.524083	0.9999031
225846_at	1.527213	0.9999031
221491_x_at	1.527738	0.9999031
225792_at	1.528741	0.9999031
202949_s_at	1.529327	0.9999031
201215_at	1.530953	0.9999031

243200_at	1.53164	0.9999031
207276_at	1.534648	0.9999031
207602_at	1.536515	0.9999031
231470_at	1.53669	0.9999031
214600_at	1.537028	0.9999031
224955_at	1.540346	0.9999031
216027_at	1.543573	0.9999031
235651_at	1.548462	0.9999031
1554906_a_at	1.5495	0.9999031
203453_at	1.550781	0.9999031
229152_at	1.550932	0.9999031
229659_s_at	1.553352	0.9999031
225864_at	1.554199	0.9999031
219727_at	1.55644	0.9999031
201693_s_at	1.558997	0.9999031
239572_at	1.563508	0.9999031
235144_at	1.568424	0.9999031
205033_s_at	1.569739	0.9999031
201860_s_at	1.571264	0.9999031
1553213_a_at	1.573442	0.9999031
227314_at	1.582173	0.9999031
229546_at	1.584214	0.9999031
225728_at	1.584491	0.9999031
204679_at	1.584988	0.9999031
234700_s_at	1.58613	0.9999031
205286_at	1.589315	0.9999031
211689_s_at	1.591791	0.9999031
238689_at	1.591826	0.9999031
227703_s_at	1.593057	0.9999031
235229_at	1.59988	0.9999031
207356_at	1.601089	0.9999031
220620_at	1.60298	0.9999031
223905_at	1.607017	0.9999031
209719_x_at	1.613206	0.9999031
209720_s_at	1.614613	0.9999031
207738_s_at	1.624991	0.9999031
212531_at	1.625617	0.9999031
210135_s_at	1.626759	0.9999031
233488_at	1.633778	0.9999031
235102_x_at	1.63615	0.9999031
203824_at	1.637878	0.9999031
224496_s_at	1.638076	0.9999031
209373_at	1.63924	0.9999031
226960_at	1.641114	0.9999031
226147_s_at	1.644481	0.9999031
204472_at	1.646817	0.9999031
212190_at	1.653203	0.9999031
203002_at	1.655017	0.9999031
209365_s_at	1.661882	0.9999031
201650_at	1.663694	0.9999031

1552797_s_at	1.663778	0.9999031
238213_at	1.664899	0.9999031
241898_at	1.672529	0.9999031
227952_at	1.67635	0.9999031
236489_at	1.679949	0.9999031
212444_at	1.687942	0.9999031
204602_at	1.688745	0.9999031
224490_s_at	1.689179	0.9999031
211149_at	1.693511	0.9999031
244524_at	1.69991	0.9999031
234699_at	1.701527	0.9999031
205680_at	1.70609	0.9999031
232397_at	1.70686	0.9999031
213085_s_at	1.708696	0.9999031
205319_at	1.710733	0.9999031
202286_s_at	1.712246	0.9999031
221667_s_at	1.713654	0.9999031
231849_at	1.718677	0.9999031
238017_at	1.722103	0.9999031
217109_at	1.722397	0.9999031
228865_at	1.737007	0.9999031
220907_at	1.742338	0.9999031
205943_at	1.742743	0.9999031
214549_x_at	1.744552	0.9999031
205185_at	1.754615	0.9999031
226067_at	1.757638	0.9999031
208168_s_at	1.764128	0.9999031
211657_at	1.765958	0.9999031
218990_s_at	1.789719	0.9999031
204475_at	1.791155	0.9999031
202342_s_at	1.792162	0.9999031
203757_s_at	1.798541	0.9999031
226553_at	1.805568	0.9999031
214349_at	1.806687	0.9999031
206932_at	1.807486	0.9999031
209387_s_at	1.809553	0.9999031
219508_at	1.81579	0.9999031
235490_at	1.822855	0.9999031
224489_at	1.835523	0.9999031
220431_at	1.864917	0.9999031
1554921_a_at	1.908829	0.9999031
204410_at	1.915293	0.9999031
219476_at	1.923632	0.9999031
204777_s_at	1.943979	0.9999031
218541_s_at	1.945249	0.9999031
210297_s_at	1.950046	0.9999031
205044_at	1.955436	0.9999031
206700_s_at	1.957361	0.9999031
207935_s_at	1.960342	0.9999031
215729_s_at	1.964495	0.9999031

227474_at	1.967023	0.9999031
230760_at	1.972299	0.9999031
227919_at	1.99464	0.9999031
207430_s_at	2.007458	0.9999031
209386_at	2.011478	0.9999031
205064_at	2.031518	0.9999031
220090_at	2.034646	0.9999031
203108_at	2.040392	0.9999031
232056_at	2.042855	0.9999031
220267_at	2.045737	0.9999031
203407_at	2.06135	0.9999031
201884_at	2.062466	0.9999031
223720_at	2.06356	0.9999031
213796_at	2.067483	0.9999031
215034_s_at	2.069446	0.9999031
220026_at	2.095963	0.9999031
209108_at	2.115846	0.9999031
201909_at	2.138594	0.9999031
205001_s_at	2.155439	0.9999031
206884_s_at	2.173636	0.9999031
205916_at	2.180862	0.9999031
206835_at	2.186923	0.9999031
207802_at	2.192267	0.9999031
219795_at	2.195447	0.9999031
203290_at	2.201765	0.9999031
208539_x_at	2.209707	0.9999031
1558048_x_at	2.266204	0.9999031
232082_x_at	2.305591	0.9999031
214399_s_at	2.315171	0.9999031
209109_s_at	2.32616	0.9999031
1560712_at	2.384434	0.9999031
213240_s_at	2.461532	0.9999031
204409_s_at	2.476093	0.9999031
234335_s_at	2.558363	0.9999031
205000_at	2.671403	0.9999031
225667_s_at	2.712934	0.9999031

جدول پیوست ۲

KEGG:00062	KEGG_21.03.2014	Fatty acid elongation	[-1]	[Group 2]	3 043 48	13. 6.02E-04	0.01443743	{Group2=8.25121926 9406329E-5}	{Group2=4.950731 561643798E-4}	[ACOT2, ACOT4, HADH]	[ACAA2, ACOT1, ACOT2, ACOT4, ACOT7, ECHS1, ELOVL1, ELOVL2, ELOVL3, ELOVL4, ELOVL5, ELOVL6, ELOVL7, HADH, HADHA, HADHB, HSD17B12, MECR, PPT1, PPT2, PTPLA, PTPLB, TECR]	FALSE
KEGG:01040	KEGG_21.03.2014	Biosynthesis of unsaturated fatty acids	[-1]	[Group 2]	3 285 71	14. 4.57E-04	0.01141483 5	{Group2=8.25121926 9406329E-5}	{Group2=4.950731 561643798E-4}	[ACOT2, ACOT4, SCD]	[ACAA1, ACOT1, ACOT2, ACOT4, ACOX1, ACOX3, BAAT, ELOVL2, ELOVL5, ELOVL6, FADS1, FADS2, HADHA, HSD17B12, PECR, PTPLA, PTPLB, SCD, SCD5, TECR]	TRUE
GO:0002251	GO_BiologicalProces s_09.06.2014_15h00	organ or tissue specific immune response	[3]	[Group 4]	3 909 09	9.0 0.00175747 7	0.03514954 6	{Group4=0.00175747 72938766527}	{Group4=0.008787 386469383264}	[DEFA1, LTF, TNFSF13]	[APOA4, BPIFB1, CAMP, CHAMP1, DEFA1, DEFA1A3, DEFA3, DEFB1, FAU, GCNT3, GP2, H2BFS, HIST1H2BC, HIST1H2BJ, HIST1H2BK, HIST2H2BE, IFNL2, IFNLR1, IL4, IL6, IL6R, LTF, NANOS2, NOD2, NOS2, OTUD7B, PIGR, PLA2G1B, RAB17, RNASE3, RPL39, TNFSF13, XCL1]	FALSE
GO:0002286	GO_BiologicalProces s_09.06.2014_15h00	T cell activation involved in immune response	[5, 6, 7]	[Group 3]	3 666 67	4.1 0.01564629 8	0.03129259 7	{Group3=0.01983452 841093698}	{Group3=0.019834 52841093698}	[GATA3, IL12B, IL18R1]	[ATP7A, BATF, BCL3, BCL6, C19orf10, CCL19, CD1C, CD46, CD80, CD86, EOMES, F2RL1, GATA3, HLX, ICAM1, IFNA1, IFNA13, IFNA14, IFNA16, IFNA17, IFNA21, IFNA4, IFNA5, IFNA6, IFNA7, IFNA8, IFNB1, IFNE, IFNG, IFNK, IFNL1, IFNW1, IL12B, IL12RB1, IL17D, IL18R1, IL23A, IL23R, IL27, IL4, IL4R, IL6, IRF4, ITGAL, JAK3, LCP1, LEF1, LGALS3, LILRB1, MYB, PRKCZ, PSEN1, PSEN2, PTGER4, RAB27A, RARA, RC3H1, RELB, RIPK2, RORA, RORC, SEMA4A, SLC11A1, SOCS5, STAT6, STX11, TNFSF18, TNFSF4, TOX4, TP53, ZFPM1]	FALSE
GO:0002287	GO_BiologicalProces s_09.06.2014_15h00	alpha-beta T cell activation involved in immune response	[6, 7, 8]	[Group 3]	3 923 08	7.6 0.00285182 8	0.04277742 7	{Group3=0.01983452 841093698}	{Group3=0.019834 52841093698}	[GATA3, IL12B, IL18R1]	[ATP7A, BATF, BCL3, BCL6, C19orf10, CCL19, CD80, CD86, EOMES, GATA3, HLX, IFNG, IL12B, IL12RB1, IL17D, IL18R1, IL23A, IL23R, IL27, IL4, IL4R, IL6, IRF4, JAK3, LEF1, MYB, PRKCZ, PTGER4, RARA, RC3H1, RELB, RIPK2, RORA, RORC, SEMA4A, SOCS5, STAT6, TNFSF4, ZFPM1]	FALSE
GO:0002292	GO_BiologicalProces s_09.06.2014_15h00	T cell differentiation involved in immune response	[6, 7, 8, 9, 10, 11]	[Group 3]	3 170 73	7.3 0.00329147 9	0.04608071 2	{Group3=0.01983452 841093698}	{Group3=0.019834 52841093698}	[GATA3, IL12B, IL18R1]	[ATP7A, BATF, BCL3, BCL6, C19orf10, CCL19, CD46, CD80, CD86, EOMES, GATA3, HLX, IFNG, IFNL1, IL12B, IL12RB1, IL17D, IL18R1, IL23A, IL23R, IL27, IL4, IL4R, IL6, IRF4, JAK3, LEF1, MYB, PRKCZ, PTGER4, RARA, RC3H1, RELB, RIPK2, RORA, RORC, SEMA4A, SOCS5, STAT6, TNFSF4, ZFPM1]	FALSE
GO:0002293	GO_BiologicalProces s_09.06.2014_15h00	alpha-beta T cell differentiation involved in immune response	[7, 8, 9, 10, 11, 12]	[Group 3]	3 923 08	7.6 0.00285182 8	0.04277742 7	{Group3=0.01983452 841093698}	{Group3=0.019834 52841093698}	[GATA3, IL12B, IL18R1]	[ATP7A, BATF, BCL3, BCL6, C19orf10, CCL19, CD80, CD86, EOMES, GATA3, HLX, IFNG, IL12B, IL12RB1, IL17D, IL18R1, IL23A, IL23R, IL27, IL4, IL4R, IL6, IRF4, JAK3, LEF1, MYB, PRKCZ, PTGER4, RARA, RC3H1, RELB, RIPK2, RORA, RORC, SEMA4A, SOCS5, STAT6, TNFSF4, ZFPM1]	FALSE
GO:0002294	GO_BiologicalProces s_09.06.2014_15h00	CD4-positive, alpha-beta T cell differentiation involved in immune response	[8, 9, 10, 11, 12, 13]	[Group 3]	3 081 09	8.1 0.00245041 5	0.03920663 5	{Group3=0.01983452 841093698}	{Group3=0.019834 52841093698}	[GATA3, IL12B, IL18R1]	[ATP7A, BATF, BCL3, BCL6, C19orf10, CCL19, CD80, CD86, GATA3, HLX, IL12B, IL12RB1, IL17D, IL18R1, IL23A, IL23R, IL27, IL4, IL4R, IL6, IRF4, JAK3, LEF1, MYB, PRKCZ, PTGER4, RARA, RC3H1, RELB, RIPK2, RORA, RORC, SEMA4A, SOCS5, STAT6, TNFSF4, ZFPM1]	FALSE
GO:0002385	GO_BiologicalProces s_09.06.2014_15h00	mucosal immune response	[4]	[Group 4]	3 774 2	9.6 0.00146334 9	0.03219368 4	{Group4=0.00175747 72938766527}	{Group4=0.008787 386469383264}	[DEFA1, LTF, TNFSF13]	[APOA4, BPIFB1, CAMP, CHAMP1, DEFA1, DEFA1A3, DEFA3, DEFB1, FAU, GCNT3, GP2, H2BFS, HIST1H2BC, HIST1H2BK, HIST2H2BE, IFNL2, IFNLR1, IL4, LTF, NANOS2, NOD2, NOS2, OTUD7B, PIGR, PLA2G1B, RAB17, RNASE3, RPL39, TNFSF13, XCL1]	TRUE
GO:0002821	GO_BiologicalProces s_09.06.2014_15h00	positive regulation of adaptive immune response	[4, 5, 6]	[Group 5]	3 875	4.6 0.01139785 7	0.04559142 7	{Group5=0.01139785 6855036857}	{Group5=0.022795 713710073714}	[HFE, IL12B, TNFSF13]	[ABC9, ADA, AZGP1, B2M, C3, CCR2, CD226, FADD, FCER1A, FCER2, FOXP3, GIMAP5, HFE, HLA-A, HLA-B, HLA-C, HLA-E, HLA-F, HLA-G, HLA-H, HPX, HSPD1, IL12A, IL12B, IL23A, IL23R, IL27RA, IL6ST, LTA, MALT1, MAP3K7, MR1, NLRP10, NOD2, PNKD, PRKCQ, PRKCZ, PTPRC, PVR, PVRL2, PYCARD, RIPK2, RSAD2, SASH3, SEC14L2, SEC14L3, SLC11A1, TANK, TAP1, TAP2, TNF, TNFRSF13C, TNFSF13B, TNFSF4, TRAF2, TRAF6, XCL1, ZBTB1, ZP3]	TRUE
GO:0002824	GO_BiologicalProces s_09.06.2014_15h00	positive regulation of adaptive immune response based on somatic recombination of immune receptors built from immunoglobulin superfamily domains	[5, 6, 7]	[Group 5]	3 180 33	4.9 0.01000179 1	0.05000895 7	{Group5=0.01139785 6855036857}	{Group5=0.022795 713710073714}	[HFE, IL12B, TNFSF13]	[ABC9, ADA, AZGP1, B2M, C3, CCR2, CD226, FADD, FCER1A, FCER2, FOXP3, GIMAP5, HFE, HLA-A, HLA-B, HLA-C, HLA-E, HLA-F, HLA-G, HLA-H, HPX, HSPD1, IL12A, IL12B, IL23A, IL23R, IL27RA, LTA, MALT1, MAP3K7, MR1, NLRP10, NOD2, PNKD, PRKCQ, PRKCZ, PTPRC, PVR, PVRL2, RIPK2, RSAD2, SASH3, SEC14L2, SEC14L3, SLC11A1, TANK, TAP1, TAP2, TNF, TNFRSF13C, TNFSF13B, TNFSF4, TRAF2, TRAF6, XCL1, ZBTB1, ZP3]	FALSE
KEGG:03320	KEGG_21.03.2014	PPAR signaling pathway	[-1]	[None]	4 971 02	5.7 0.00161202 3	0.03385248 7	{None=NaN}	{None=NaN}	[FABP4, ME1, MMP1, SCD]	[ACAA1, ACADL, ACADM, ACOX1, ACOX2, ACSBG1, ACSLG2, ACSL1, ACSL3, ACSL4, ACSL5, ADIPOQ, ANGPTL4, APOA1, APOA2, APOA5, APOC3, AQP7, CD36, CPT1A, CPT1B, CPT2, CYP27A1, CYP8B1, DBI, EHHADH, FABP1, FABP2, FABP3, FABP4, FABP5, FABP6, FABP7, FADS2, GK, GK2, HMGC2S, ILK, LPL, ME1, MMP1, NR1H3, OLR1, PCK1, PCK2, PDPK1, PLTP, PPARA, PPARD, PPARG, RXRA, RXRB, RXRG, SCD, SCD5, SCP2, SLC27A1, SLC27A2, SLC27A4, SLC27A5, SLC27A6, SORBS1, UBC, UCP1]	TRUE
KEGG:05321	KEGG_21.03.2014	Inflammatory bowel disease (IBD)	[-1]	[Group 3]	3 478 26	4.3 0.01396272 4	0.04188817 1	{Group3=0.01983452 841093698}	{Group3=0.019834 52841093698}	[GATA3, IL12B, IL18R1]	[I00507709, I00507714, FOXP3, GATA3, HLA-DMA, HLA-DOA, HLA-DPA1, HLA-DPB1, HLA-DQA1, HLA-DQA2, HLA-DQB1, HLA-DRA, HLA-DRB1, HLA-DRB3, HLA-DRB4, HLA-DRB5, IFNG, IFNLR1, IFNLR2, IL10, IL12A, IL12B, IL12RB1, IL13, IL17A, IL17F, IL18, IL18R1, IL18RAP, IL1A, IL1B, IL2, IL21, IL22, IL23A, IL23R, IL2R2, IL4, IL4R, IL5, IL6, JUN, LOC100509457, LOC101060835, MAF, NFATC1, NFKB1, NOD2, RELA, RORA, RORC, SMAD2, SMAD3, STAT1, STAT3, STAT4, STAT6, TBX21, TGFB1, TGFB2, TGFB3, TLR2, TLR4, TLR5, TNF]	FALSE
GO:0006826	GO_BiologicalProces s_09.06.2014_15h00	iron ion transport	[7, 8, 9]	[Group 0]	3 555 55	5.5 0.00715139 2	0.05005974 1	{Group0=0.00804451 4699742475}	{Group0=0.024133 544099227425}	[HFE, LTF, MFI2]	[ATP6V0A1, ATP6V0A2, ATP6V0A4, ATP6V0B, ATP6V0C, ATP6V0D1, ATP6V0D2, ATP6V0E1, ATP6V0E2, ATP6V1A, ATP6V1B1, ATP6V1B2, ATP6V1C1, ATP6V1C2, ATP6V1D, ATP6V1E1, ATP6V1E2, ATP6V1F, ATP6V1G1, ATP6V1G2, ATP6V1G3, ATP6V1H, CLTC, DNM2, F3, FTH1, FTH1P19, FTHL17, FTL, FTMT, HEPH, HFE, IREB2, LMTK2, LTF, MCOLN1, MFI2, PICALM, PVRL1, RAB43, REP15, SCARA5, SFXN1, SLC11A1, SLC11A2, SLC25A37, SLC40A1, STEAP3, TCIRG1, TF, TFR2, TFRC, TTYH1]	FALSE
GO:0010595	GO_BiologicalProces s_09.06.2014_15h00	positive regulation of endothelial cell migration	[5, 6, 7, 8, 9, 10]	[Group 1]	3 5	0.00955994 6	0.05735967 5	{Group1=0.00330124 69471175596}	{Group1=0.013204 987788470238}	[AMOTL1, GATA3, THBS1]	[AAMP, AGT, AGXT, AKT1, ALOX12, AMOT, AMOTL1, ANGPT1, ANGPT4, ANXA3, BCAR1, BMP4, BMPR2, CCBE1, CIB1, EDN1, ETS1, FGF13, FGF2, FLT4, FOXC2, GATA3, GPLD1, GPR124, HDAC7, HSPB1, ITGB1BP1, ITGB3, KDR, MAPK14, MET, NELL1, NELL2, NRP1, NRP2, PDCD6, PDGFB, PLCG1, PPAP2B, PRKCA, PRKD1, PRKD2, PROX1, PTGS2, PTK2B, RNMT, SASH1, SCARB1, SEMA5A, SRPX2, TDGF1, TDGF1P3, TEK, TGFB1, THBS1, VEGFA, VEGFC, WNT5A, ZNF580]	FALSE
GO:0010812	GO_BiologicalProces s_09.06.2014_15h00	negative regulation of cell-substrate adhesion	[4, 5, 6]	[None]	3 767 44	6.9 0.00377047 9	0.04524575 1	{None=NaN}	{None=NaN}	[KANK1, MFI2, THBS1]	[ACER2, ACVRL1, ANGPT2, APIAR, APOD, ARHGAP6, BCL6, CASK, CDKN2A, COL1A1, DMTN, FZD4, FZD7, GCNT2, HOXA7, ITGB1BP1, KANK1, LGALS1, MFI2, MMP14, MUC22, MYOC, NF1, NF2, NOTCH1, PIK3R1, PLET1, PLG, PTEN, PTPRU, RASA1, RCC2, SEMA3E, SERPINE1, SPOCK1, SRC, SYNGAP1, TACSTD2, TBCD, THBS1, TNDM, WNT1]	TRUE
GO:0015698	GO_BiologicalProces s_09.06.2014_15h00	inorganic anion transport	[5, 6, 7]	[None]	4 237 11	4.1 0.00552812 1	0.04975309 1	{None=NaN}	{None=NaN}	[ANO5, CLCN4, ENPP3, TG]	[ADAMTS8, ANKH, ANO1, ANO10, ANO2, ANO4, ANO5, ANO6, ANO7, ANO8, ANO9, APOL1, AQP1, ASNA1, BEST1, BEST2, BSND, CFTR, CLCA1, CLCA2, CLCA4, CLCN1, CLCN3, CLCN4, CLCN5, CLCN6, CLCN7, CLIC1, CLIC2, CLIC3, CLIC4, CLIC5, CRY2, ENPP1, ENPP3, FGF23, FXYD1, FXYD3, GABRA2, GAB	

										PGLYRP3, PGLYRP4, PRNP, PYCARD, RARA, RIPK2, RIPK3, RNF19B, RUNX3, SASH3, SCGB1A1, SLC11A1, TLR3, TLR4, TLR7, TLR8, TNF, TNFRSF13C, TNFSF4, TNFSF9, TRIM27, TXK, VTCN1, WNT5A, XCL1, ZFPM1, ZP3]		
GO:0032649	GO_BiologicalProcess_09.06.2014_15h00	regulation of interferon-gamma production	[4, 5]	[Group 3] 5.1 948 05	4	0.00241325 7	0.04102537 3	{Group3=0.01983452 841093698}	{Group3=0.019834 52841093698}	[GATA3, IL12B, IL18R1, PDE4D]	[AXL, BCL3, C19orf10, C1QBP, CCR2, CCR7, CD2, CD276, CD3E, CEBPG, EBI3, FADD, FOXP3, FZD5, GAS6, GATA3, GIMAP5, HLA-A, HLA-DRB1, HSPD1, IFNAR1, IFNL1, IL10, IL12A, IL12B, IL12RB1, IL12RB2, IL17D, IL18, IL18R1, IL1B, IL1RL1, IL2, IL20RB, IL21, IL23A, IL23R, IL27, IL27RA, IL33, INHA, INHBA, IRF8, ISG15, ISL1, KLRK1, LILRB1, LTA, NOD2, PDE4B, PDE4D, PGLYRP1, PGLYRP2, PGLYRP3, PGLYRP4, PRNP, PYCARD, RARA, RIPK2, RIPK3, SASH3, SCGB1A1, SLC11A1, TLR3, TLR4, TLR7, TLR8, TNF, TNFRSF13C, TNFSF4, TNFSF9, TXK, WNT5A, XCL1, ZFPM1, ZP3]	FALSE
GO:0032729	GO_BiologicalProcess_09.06.2014_15h00	positive regulation of interferon-gamma production	[4, 5, 6]	[Group 3] 8.1 081 09	3	0.00245041 5	0.03920663 5	{Group3=0.01983452 841093698}	{Group3=0.019834 52841093698}	[IL12B, IL18R1, PDE4D]	[BCL3, CCR2, CD3E, FADD, FZD5, HLA-A, HSPD1, IFNAR1, IFNL1, IL12A, IL12B, IL12RB1, IL12RB2, IL18, IL18R1, IL1B, IL2, IL23A, IL23R, IL27RA, IRF8, ISL1, KLRK1, LTA, PDE4B, PDE4D, PYCARD, RIPK2, SASH3, SLC11A1, TLR4, TNF, TNFSF4, TNFSF9, TXK, WNT5A, ZP3]	FALSE
GO:0034612	GO_BiologicalProcess_09.06.2014_15h00	response to tumor necrosis factor	[5]	[Group 1] 5.0 322 58	5	0.00213950 4	0.03851108	{Group1=0.00330124 69471175596}	{Group1=0.013204 987788470238}	[GATA3, GPD1, KLF2, NFE2L2, THBS1]	[ADAM10, ADAM9, ADAMTS12, ADAMTS13, ADAMTS7, ADIPOQ, AFF3, AIM2, ANKRD1, APOA1, APOB, ARHGEF2, BAG4, CACTIN, CAMP, CARD14, CASP3, CASP8, CCL2, CCL3, CCL5, CD14, CD58, CDIP1, CHAMP1, CHI3L1, CHUK, CIB1, COMM7, CRHBP, CXCL16, CYBA, CYP11A1, DAB2IP, DCSTAMP, EDA2R, EDN1, ENDOG, EP300, F2RL1, GAS6, GATA3, GBA, GCH1, GPD1, GPER1, GSS, GSTP1, HAS2, HIPK1, HYAL1, HYAL2, HYAL3, ICAM1, IGBP1, IKBKB, IL18BP, IL8, INPP5K, IRG1, JAK2, KCNJ11, KLF2, KRT18, KRT8, LCN2, MAP4K3, MAP9K, NDUFA2, NFE2L2, NKX3-1, NPNT, NUB1, OCSTAMP, PELI3, PID1, PLVAP, PPARGC1A, PRNP, PTGS2, PTK2B, PTPN2, PYCARD, PYDC1, RELA, RFFL, RIPK1, RPS6KB1, SELE, SFRP1, SGMS1, SHARPIN, SIRT1, SLC11A2, SMPD4, SPAM1, SPHK1, STAT1, TANK, TDGF1P3, THBS1, TNF, TNFRSF11A, TNFRSF14, TNFRSF17, TNFRSF18, TNFRSF19, TNFRSF21, TNFRSF25, TNFRSF8, TNFSF11, TNFSF18, TRADD, TRAF2, TRAF3, TRIM32, TXNDC17, UBD, VCAM1, YBX3, ZFAND6, ZNF268, ZNF675]	FALSE
GO:0035710	GO_BiologicalProcess_09.06.2014_15h00	CD4-positive, alpha-beta T cell activation	[6, 8]	[Group 3] 5.7 692 31	3	0.00643919 9	0.05151359	{Group3=0.01983452 841093698}	{Group3=0.019834 52841093698}	[GATA3, IL12B, IL18R1]	[ATP7A, BATF, BCL3, BCL6, C19orf10, CCL19, CD55, CD80, CD83, CD86, FOXP3, FUT7, GATA3, GIMAP5, HLX, IL12B, IL12RB1, IL17D, IL18R1, IL23A, IL23R, IL27, IL4, IL4R, IL6, IRF4, JAK3, LEF1, MYB, NCKAP1L, NCOR1, NKX2-3, PAX1, PRKCZ, PTGER4, RARA, RC3H1, RELB, RIPK2, RORA, RORC, RSAD2, SASH3, SATB1, SEMA4A, SOCS5, STAT6, STOML2, TNFSF4, XCL1, ZFPM1]	FALSE
GO:0042307	GO_BiologicalProcess_09.06.2014_15h00	positive regulation of protein import into nucleus	[5, 6, 7, 8, 9, 10, 11]	[Group 3] 5.1 948 05	4	0.00241325 7	0.04102537 3	{Group3=0.01983452 841093698}	{Group3=0.019834 52841093698}	[BMPR1A, IL12B, IL18R1, KANK1]	[AKAP6, Bambi, BMP4, BMPR1A, CCL19, CD27, CDH1, CHERP, CHP2, CSF3, DAB2, DACT1, DDX58, DMAP1, ECT2, EDA, EDAR, EGF, EGFR, ERBB4, FLNA, FZR1, GLI3, GREM1, HCLS1, HYAL2, IL12B, IL18, IL18R1, IL1B, IL23A, IL6, IPO5, JUP, KANK1, KPNA1, LACRT, LEP, MAPK14, MAVS, NLRP12, NODAL, PARP1, POU5F1, PTGS2, RBC1K, RBPMs, RHOA, SEMA5A, SFRP2, SHH, SMAD3, SMAD4, SMN1, SMO, SMOX, SPHK1, TGFB3, TGFB1, TLR2, TLR3, TLR4, TLR7, TLR9, TMEM173, TNF, TPF, TRIM28, TRIP6, UACA, UBR5, WNT3A, ZIC1, ZNF268, ZPR1]	FALSE
GO:0043367	GO_BiologicalProcess_09.06.2014_15h00	CD4-positive, alpha-beta T cell differentiation	[7, 9, 10, 11, 12]	[Group 3] 6.2 5	3	0.00514678 5	0.05146784 9	{Group3=0.01983452 841093698}	{Group3=0.019834 52841093698}	[GATA3, IL12B, IL18R1]	[ATP7A, BATF, BCL3, BCL6, C19orf10, CCL19, CD80, CD83, CD86, FOXP3, FUT7, GATA3, GIMAP5, HLX, IL12B, IL12RB1, IL17D, IL18R1, IL23A, IL23R, IL27, IL4, IL4R, IL6, IRF4, JAK3, LEF1, MYB, NCKAP1L, NCOR1, NKX2-3, PAX1, PRKCZ, PTGER4, RARA, RC3H1, RELB, RIPK2, RORA, RORC, RSAD2, SASH3, SATB1, SEMA4A, SOCS5, STAT6, TNFSF4, ZFPM1]	FALSE
GO:0046632	GO_BiologicalProcess_09.06.2014_15h00	alpha-beta T cell differentiation	[6, 8, 9, 10, 11]	[Group 3] 4.0 540 54	3	0.01682948 1	0.01682948 1	{Group3=0.01983452 841093698}	{Group3=0.019834 52841093698}	[GATA3, IL12B, IL18R1]	[ADA, ANXA1, AP3B1, AP3D1, ATP7A, BATF, BCL11B, BCL2, BCL3, BCL6, BLM, C19orf10, CCL19, CD80, CD83, CD86, EOMES, FOXP3, FUT7, GATA3, GIMAP5, GLI3, HLX, IFNG, IHH, IKZF1, IL12B, IL12RB1, IL17D, IL18R1, IL23A, IL27, IL4, IL4R, IL6, IRF1, IRF4, ITK, ITPKB, JAK3, LEF1, MYB, NCKAP1L, NCOR1, NKAP, NKX2-3, PAX1, PNP, PPY, PRKCZ, PTGER4, RARA, RC3H1, RELB, RIPK2, RORA, RORC, RPL22, RSAD2, SASH3, SATB1, SEMA4A, SHH, SOCS5, STAT6, SYK, TCF7, TGFB2, TNFSF4, TNFSF8, TXK, ZAP70, ZFPM1]	TRUE
GO:0046824	GO_BiologicalProcess_09.06.2014_15h00	positive regulation of nucleocytoplasmic transport	[4, 5, 6, 7, 8]	[Group 3] 4.3 010 76	4	0.00476305 3	0.05239357 8	{Group3=0.01983452 841093698}	{Group3=0.019834 52841093698}	[BMPR1A, IL12B, IL18R1, KANK1]	[AKAP6, ANP32B, Bambi, BMP4, BMPR1A, CAMK1, CAMK4, CCL19, CD27, CDH1, CHERP, CHP2, CSF3, DAB2, DACT1, DDX58, DMAP1, ECT2, EDA, EDAR, EGF, EGFR, EMD, ERBB4, FLNA, FZR1, GAS6, GLI3, GREM1, GSK3B, HCLS1, HYAL2, IL12B, IL18, IL18R1, IL1B, IL23A, IL6, IPO5, JUP, KANK1, KHDRBS1, KPNA1, LACRT, LEP, MAPK14, MAVS, MDM2, NLRP12, NODAL, PARP1, POU5F1, PRKACA, PRKCA, PTGS2, RBC1K, RBPMs, REXO2, RHOA, SEMA5A, SFN, SFRP2, SHH, SMAD3, SMAD4, SMN1, SMO, SMOX, SPHK1, TCF7L2, TGFB1, TGFB1, TLR2, TLR3, TLR4, TLR7, TLR9, TMEM173, TNF, TNFSF14, TPF, TRIM28, TRIP6, UACA, UBR5, WNT3A, XPO4, ZIC1, ZNF268, ZPR1]	FALSE
GO:0046916	GO_BiologicalProcess_09.06.2014_15h00	cellular transition metal ion homeostasis	[8, 9]	[Group 0] 4.1 237 11	4	0.00552812 1	0.04975309 1	{Group0=0.00804451 4699742475}	{Group0=0.024133 544099227425}	[ACO1, HFE, LTF, MFI2]	[ABC6, ABCB7, ABCG2, ACO1, ALAS2, AP3D1, APLP2, APP, ARF1, ARFIP1, ATOX1, ATP2C1, ATP6V0A1, ATP6V0A2, ATP6V0B, ATP6V0C, ATP6V0D1, ATP6V0D2, ATP6V0E1, ATP6V0E2, ATP6V1A, ATP6V1B, ATP6V1B2, ATP6V1C1, ATP6V1C2, ATP6V1D, ATP6V1E1, ATP6V1E2, ATP6V1F, ATP6V1G1, ATP6V1G2, ATP6V1G3, ATP6V1H, ATP7B, ATP7B, CP, CYBRD1, F3, FLVCR1, FTH1, FTH1P19, FTH1L7, FTL, FTMT, FXN, GDF2, HAMP, HEPH, HFE, HIF1A, HMOX1, HMOX2, HPX, IREB2, LCK, LCN2, LTF, MCOLN1, MFI2, MT-RNR2, MT2A, MT3, MYC, NDFP1, NUBP1, NUBP2, PRNP, S100A8, S100A9, SCARA5, SCO1, SCO2, SLC11A1, SLC11A2, SLC22A17, SLC30A1, SLC30A2, SLC30A3, SLC30A4, SLC30A5, SLC30A7, SLC30A8, SLC39A13, SLC39A14, SLC39A14, SLC39A14, SLC40A1, SLDQ1, SRI, STEAP3, TCIRG1, TF, TFR2, TFRC, TTC7A]	TRUE
GO:0071356	GO_BiologicalProcess_09.06.2014_15h00	cellular response to tumor necrosis factor	[6]	[Group 1] 4.9 019 61	5	8.98E-04 1	0.02066472 1	{Group1=0.00330124 69471175596}	{Group1=0.013204 987788470238}	[GATA3, GPD1, KLF2, NFE2L2, THBS1]	[ADAMTS12, ADAMTS7, ADIPOQ, AIM2, ANKRD1, APOA1, APOB, ARHGEF2, BAG4, CACTIN, CAMP, CARD14, CCL2, CCL3, CCL5, CD58, CDIP1, CHAMP1, CHI3L1, CHUK, CIB1, COMM7, CRHBP, CYBA, CYP11A1, DAB2IP, DCSTAMP, EDA2R, EDN1, F2RL1, GAS6, GATA3, GBA, GPD1, GPER1, GSTP1, HAS2, HIPK1, HYAL1, HYAL2, HYAL3, ICAM1, IKBKB, IL18BP, IL8, INPP5K, IRG1, JAK2, KCNJ11, KLF2, KRT18, KRT8, LCN2, MAPK9, NFE2L2, NKX3-1, NPNT, OCSTAMP, PELI3, PID1, PLVAP, PPARGC1A, PTK2B, PTPN2, PYCARD, PYDC1, RELA, RFFL, RIPK1, SFRP1, SGMS1, SHARPIN, SIRT1, SLC11A2, SMPD4, SPAM1, SPHK1, STAT1, TANK, TDGF1, TDGF1P3, THBS1, TNF, TNFRSF11A, TNFRSF14, TNFRSF17, TNFRSF18, TNFRSF21, TNFRSF25, TNFRSF8, TNFSF11, TNFSF18, TRADD, TRAF2, TRAF3, TXNDC17, VCAM1, YBX3, ZFAND6, ZNF268, ZNF675]	TRUE
GO:0072577	GO_BiologicalProcess_09.06.2014_15h00	endothelial cell apoptotic process	[7]	[Group 1] 8.8 235 29	3	0.00191737 3	0.03643008 7	{Group1=0.00330124 69471175596}	{Group1=0.013204 987788470238}	[GATA3, NFE2L2, THBS1]	[AKR1C3, ANGPT1, ANGPTL4, ANO6, CD248, CD40, CD40LG, COL18A1, COL4A3, DAB2IP, FASLG, FGA, FGG, GAS6, GATA3, GPER1, HIPK1, ICAM1, KDR, KRIT1, MAPK7, MEN1, NFE2L2, PRKCI, RAMP2, RGCC, SCG2, SEMA5A, SERPINE1, TEK, THBS1, TNFAIP3, TNIP2]	FALSE
GO:2000351	GO_BiologicalProcess_09.06.2014_15h00	regulation of endothelial cell apoptotic process	[6, 7, 8]	[Group 1] 9.6 774 2	3	0.00146334 9	0.03219368 4	{Group1=0.00330124 69471175596}	{Group1=0.013204 987788470238}	[GATA3, NFE2L2, THBS1]	[AKR1C3, ANGPT1, ANGPTL4, ANO6, CD248, CD40, CD40LG, COL18A1, FASLG, FGA, FGG, GAS6, GATA3, GPER1, ICAM1, KDR, KRIT1, MAPK7, MEN1, NFE2L2, PRKCI, RAMP2, RGCC, SCG2, SEMA5A, SERPINE1, TEK, THBS1, TNFAIP3, TNIP2]	FALSE

جدول پیوست ۳

اطلاعات مربوطه به ژن‌های دخیل در پیشرفت بیماری در سلول‌های اپیتلیال در جدول زیر آورده شده است:

ژن‌های دخیل در پیشرفت بیماری

Symbol	Module	Degree	Betweenness centrality	Closeness centrali
CYP4Z1	M-324	17	0.0012418	0.1996039
PLAG1	M-324	13	0.0017248	0.2047938
SLTRK6	M-324	12	0.0010702	0.1945492
CABYR	M-119	10	0.0004896	0.1528732
GLI3	M-324	10	0.0010599	0.1782193
ME1	M-119	9	0.0012367	0.1706898
MUCL1	M-119	9	0.0011892	0.1682618
LOC285812	M-324	9	0.0005901	0.1975947
PRKAR2B	M-324	8	0.0006437	0.1840206
TLR5	M-324	8	0.0011132	0.1881514
CYP1B1	M-119	7	0.000711	0.1609168
AKR1B10	M-119	7	0.0007945	0.1710113
LOC344887	M-119	7	0.0006238	0.1598496
AKR1C3	M-119	6	0.0005033	0.1557208
THSD7A	M-324	6	0.0004643	0.1729992
PRDM11	M-324	6	0.0002359	0.1905435
TXNRD1	M-119	5	0.0003464	0.1475134
ADH7	M-119	5	0.000362	0.1461273
SLC7A11	M-119	5	0.0003869	0.1485458
NR0B1	M-119	5	0.0003833	0.1765866
GMNN	M-324	5	0.0001287	0.1852431
CBR1	M-119	4	0.0003085	0.1578798
EGF	M-242	4	0.0001731	0.1494686
GPX2	M-119	3	9.231E-05	0.1538878
ST3GAL4-AS1	M-119	3	0.0004247	0.1625249
UCHL1	M-242	3	0.0001562	0.149542
C6orf164	M-242	3	0.0002955	0.1533917
AADAT	M-324	3	0.0004683	0.1806544
ZNF211	M-324	3	4.404E-05	0.1797183
SCGB1A1	M-324	3	0.0001238	0.1386749
USP27X	M-324	3	0.0001216	0.161769
KCNA1	M-324	3	0.000165	0.1709337
CBR3	M-119	2	0.0001129	0.1612655
CYP1A1	M-119	2	0.0002083	0.1660547
CYP4F3	M-119	2	2.231E-05	0.1296364
SPP1	M-119	2	3.926E-05	0.15513
AKR1C1	M-119	2	1.585E-05	0.1516541
HS3ST3A1	M-119	2	4.292E-05	0.1512098
SFRP2	M-119	2	0.0001563	0.1386163
LINC00930	M-242	2	4.763E-05	0.1432713
JAKMIP3	M-242	2	0.0000396	0.1505942
ZNF419	M-324	2	0.0000704	0.1661539
SCGB3A1	M-324	2	7.243E-05	0.1402323
GRM1	M-119	1	0	0.1285518
ABCC3	M-119	1	0	0.1441783
FTL	M-119	1	0	0.1427249
LHX6	M-119	1	0	0.1217422
AHRR	M-119	1	0	0.1386133
GAD1	M-119	1	0	0.1378208
FTH1P5	M-119	1	0	0.1377036

CLIP4	M-119	1	0	0.1458044
RNF175	M-119	1	0	0.1440291
DNHD1	M-242	1	0	0.1414379
C4orf48	M-242	1	0	0.1441783
PRKCA	M-324	1	0	0.1492125
CYB5A	M-324	1	0	0.1603202
PIEZO2	M-324	1	0	0.1591599
LOC100507560	M-324	1	0	0.1459823
PRDM16	M-324	1	0	0.171642
NRG1	M-119			
HTR2B	M-119			
RPSA	M-119			
LOC652993	M-119			
LINC00639	M-119			
LINC00942	M-119			
CDRT1	M-119			
TRIM9	M-119			
ADD3-AS1	M-119			
CACNA2D3	M-119			
PLEKHA8P1	M-119			
BACH2	M-119			
SAMD5	M-119			
ANKDD1A	M-119			
LINC00589	M-119			
TMCC3	M-119			
RIMKLA	M-119			
LOC100652994	M-119			
REEP1	M-242			
CLEC11A	M-242			
TMEM74B	M-242			
KANK1	M-324			
ZSCAN4	M-324			
LOC338667	M-324			
NXN	M-324			
GFOD1	M-324			
THSD4	M-324			
PAPLN	M-324			
PRKAG2-AS1	M-324			
GPR115	M-324			
RASSF10	M-324			