



ارزیابی کارایی نسبی شرکت هواپیمایی جمهوری اسلامی ایران (هما) در مقایسه با شرکت‌های برتر هواپیمایی جهان با استفاده از تحلیل پوششی داده‌ها (DEA)

^۱ محمد علی افشار کاظمی

تاریخ دریافت: ۹۰/۱/۲۰

^۲ عباس طلوعی اشلاقی

تاریخ انتشار: ۹۰/۸/۲۸

^۳ رکسانه چرخچی

چکیده

رقابت در حمل و نقل هوایی همواره رو به افزایش بوده و این تغییرات موجب گردیده تا شناسایی وضعیت کارایی خطوط هوایی و آگاهی از وضعیت آن‌ها نسبت به رقبا مسئله بسیار مهمی بشمار رود. هدف این تحقیق شناسایی و تبیین شاخص‌های اندازه‌گیری کارایی خطوط هوایی و بدست آوردن کارایی نسبی آنها با استفاده از مدل مناسب تحلیل پوششی داده‌ها (DEA)، می‌باشد. در این روش برای افزایش قدرت تمایز بین واحدهای کارا و ناکارا باید تعداد واحدهای مورد ارزیابی متناسب با تعداد متغیرهای ورودی و خروجی باشد. بدین منظور ابتدا شاخص‌های کمی و کیفی جهت ارزیابی تعیین و سپس به وسیله روش تحلیل مؤلفه‌های اصلی (PCA)، تعداد این شاخص‌ها کاهش یافته و موثر ترین شاخص‌ها، متناسب با تعداد واحد‌های تحت بررسی تعیین شده و با وارد کردن ورودی‌ها و خروجی‌های جدید در مدل تحلیل پوششی داده‌ها، ضمن محاسبه کارایی نسبی ۲۶ شرکت هواپیمایی و رتبه بندی آنها، شرکت‌های مرجع جهت افزایش کارایی شرکت‌های ناکارا نیز مشخص گردیده‌اند.

واژه‌های کلیدی: خط هوایی، کارایی نسبی، تحلیل مؤلفه‌های اصلی، تحلیل پوششی داده‌ها.

۱- استادیار، دانشکده مدیریت، دانشگاه آزاد اسلامی واحد تهران مرکز، تهران dr.mafshar@gmail.com

۲- دانشیار، دانشکده مدیریت و اقتصاد، دانشگاه آزاد اسلامی واحد علوم و تحقیقات

۳- دانشجوی کارشناسی ارشد مدیریت اجرایی، دانشکده مدیریت و اقتصاد، دانشگاه آزاد اسلامی واحد علوم و تحقیقات

۱- مقدمه

در تمامی سازمان‌ها، بالا بردن کارایی و همچنین اثربخشی را می‌توان به عنوان هدفی اساسی که از اهمیتی بالا برخوردار است، به شمار آورده. در واقع کارایی بیانگر این مفهوم است که یک سازمان به چه نحوی از منابع خود در راستای تولید یا ارائه خدمت نسبت به بهترین عملکرد در مقاطعی از زمان استفاده کرده است. [Chen Y., 2009]

حمل و نقل فرایندی است که بنیان اقتصادی، اجتماعی، فرهنگی، سیاسی و نظامی هر کشوری را تحت تأثیر قرار داده و روابط هر کشور را با دیگر سرزمین‌ها تقویت می‌نماید، منابع طبیعی جهان را دگرگون ساخته و فاصله بین شهرها را کوتاه می‌نماید. در مقایسه روش‌های مختلف حمل و نقل (زمینی، دریایی، هوایی) با یکدیگر، حمل و نقل هوایی از بالاترین سرعت برخوردار است. از این رو به علت صرفه جویی در زمان و کاهش قابل ملاحظه در هزینه‌ها، این نوع حمل و نقل اهمیت خاصی دارد

[Barbot, C., Costa A. and Sochirca, E, 2008.]

این تحقیق در صدد آن است تا با تعیین شاخص‌های اثرگذار بر کارایی، کارایی نسبی هوایپیمایی جمهوری اسلامی ایران را نسبت به شرکت‌های برتر هوایپیمایی جهان، به دست آورده، عوامل ناشناخته‌ای که موجبات ناکارایی این شرکت را در مقایسه با رقبای جهانی (هوایپیمایی الامارات، سنگاپور، قطر، ...)، فراهم نموده است را مشخص نموده و جهت بهبود این عوامل با تعیین شرکت مرجع مناسب، راهکارهای اجرایی ارائه دهد.

در نهایت این تحقیق در صدد پاسخگویی به سؤالات زیر است:

- ۱) عوامل تأثیرگذار در تعیین کارایی شرکت‌های هوایپیمایی کدامند؟
- ۲) میزان کارایی نسبی هوایپیمایی جمهوری اسلامی ایران در مقایسه با رقبای جهانی چقدر است؟
- ۳) راهکارهای بهبود کارایی شرکت‌ها با توجه به شاخص‌های تعیین شده چیست؟
- ۴) واحدهای مرجع^۱ جهت مقایسه و افزایش کارایی شرکت‌ها کدامند؟

۲- مبانی نظری و پیشینه

ارزیابی عملکرد و کارایی

مؤسسات، سازمان‌ها و دستگاه‌های اجرایی با هر نوع ماموریت، رسالت، هدف و چشم اندازی که دارند نهایتاً در یک قلمرو ملی و یا بین‌المللی عمل نموده و ملزم به پاسخگویی به کلیه ذینفعان اعم از مشتریان، ارباب رجوع، کارکنان و غیره می‌باشند.

به طور کلی نظام ارزیابی عملکرد را می‌توان فرایند سنجش، اندازه‌گیری، مقایسه میزان و نحوه دستیابی به وضعیت مطلوب دانست که با معیارها و نگرشی خاص در حوزه تحت پوشش در دوره زمانی معین با هدف بازنگری، اصلاح و بهبود مستمر انجام می‌شود. اندازه‌گیری کارایی به خاطر اهمیت آن در ارزیابی عملکرد یک سازمان همواره مورد توجه محققین قرار داشته است. به طور کلی دو گروه عمدۀ برای اندازه‌گیری کارایی وجود دارد که عبارتند از روش‌های پارامتری و روش‌های غیر پارامتری.

در روش‌های پارامتریک، جهت محاسبه‌ی کارایی ضمن تصریح یک تابع تولید خاص، پارامترها به روش‌های اقتصاد سنجی برآورده می‌گردند، لیکن در روش‌های غیر پارامتریک علاوه بر آنکه شکلی خاص برای تابع تولید فرض می‌شود و با استفاده از برنامه ریزی ریاضی به محاسبه کارایی پرداخته می‌شود. تحلیل پوششی داده‌ها در گروه غیر پارامتری جای داشته که به ارزیابی کارایی نسبی واحدها در مقایسه با یکدیگر می‌پردازد.

تحلیل پوششی داده‌ها

اندازه‌گیری کارایی به خاطر اهمیت آن در ارزیابی عملکرد یک شرکت یا سازمان همواره مورد توجه محققین قرار داشته است. در سال ۱۹۵۷ فارل با استفاده از روشی مانند اندازه‌گیری کارایی در مباحث مهندسی اقدام به اندازه‌گیری کارایی برای یک واحد تولیدی نمود. مورده‌ی که فارل برای اندازه‌گیری کارایی مدنظر قرار داده بود شامل یک ورودی و یک خروجی بود. مطالعه فارل شامل اندازه‌گیری «کارایی های فنی» و «تخصصی» و «مشتق تابع تولید کارا» بود. فارل مدل خود را برای تخمین کارایی بخش کشاورزی آمریکا نسبت به سایر کشورها مورد استفاده قرار داد با این وجود او در ارائه روشی که در برگیرنده ورودی‌ها و خروجی‌های متعدد باشد موفق نبود. چارنز، کوبر و روذرز دیدگاه فارل را توسعه داده و مدلی را ارائه کردند که توانایی اندازه‌گیری کارایی با چندین ورودی و چندین خروجی را داشت. این مدل تحت عنوان «تحلیل پوششی داده‌ها»

نام گرفت و اولین بار در رساله دکتری «ادوارد رودرز» به راهنمایی «کوپر» مورد استفاده قرار گرفت و در سال ۱۹۷۸ در مقاله‌ای تحت عنوان اندازه گیری کارایی واحدهای تصمیم‌گیرنده ارائه شد. از آن جا که این مدل توسط «چارنز» «کوپر» و «رودرز» ارائه گردید به مدل CCR معروف گردید. هدف در این مدل اندازه گیری و مقایسه کارایی نسبی واحدهای سازمانی همگن می‌باشد. [Roll, Y, Golany, B., 1993] یکی از ویژگی‌های مدل «تحلیل پوششی داده‌ها ساختار بازده» به مقیاس آن می‌باشد. بازده به مقیاس می‌تواند «ثابت» یا «متغیر» باشد. بازده به مقیاس ثابت بدان معنا است که افزایش در مقدار ورودی منجر به افزایش خروجی به همان نسبت می‌شود. در بازده متغیر افزایش خروجی بیشتر یا کمتر از نسبت افزایش در ورودی است. مدل‌های CCR از جمله مدل‌های بازده ثابت نسبت به مقیاس است.

مدل ریاضی این روش به صورت زیر می‌باشد:

$$\begin{aligned} \min z &= \theta - \varepsilon \left(\sum_{i=1}^m s_i^- + \sum_{r=1}^p s_r^+ \right) && (1) \\ & \text{s.t.} \\ & \sum_{j=1}^n \lambda_j x_{ij} + s_i^- = \theta x_{i0} & i &= 1, 2, 3, \dots, m \\ & \sum_{j=1}^n \lambda_j y_{rj} - s_r^+ = y_{r0} & r &= 1, 2, 3, \dots, p \\ & \lambda_j \geq 0 & j &= 1, 2, 3, \dots, n \end{aligned}$$

در سال ۱۹۸۴ بنکر، چارنز و کوپر با تغییر در مدل CCR مدل جدیدی را عرضه کردند به

مدل BCC شهرت یافت. مدل BCC مدلی از انواع مدل تحلیل پوششی داده‌ها است که به ارزیابی کارایی نسبی واحدهایی با بازده متغیر نسبت به مقیاس می‌پردازد.
مدل ریاضی این روش به صورت زیر می‌باشد:

$$\begin{aligned} \min z &= \theta - \varepsilon \left(\sum_{i=1}^m s_i^- + \sum_{r=1}^p s_r^+ \right) \\ & s_i^- \\ \sum_{j=1}^n \lambda_j x_{ij} + s_i^- &= \theta x_{i0} \\ \sum_{j=1}^n \lambda_j y_{rj} - s_r^+ &= y_{ro} \\ \lambda_j &\geq 0 \\ \sum_{j=1}^n \lambda_j &= 1 & i &= 1, 2, 3, \dots, m \\ \lambda_y, s_r^+, s_i^- &\geq 0 & r &= 1, 2, 3, \dots, p \\ \theta &: free & j &= 1, 2, 3, \dots, n \end{aligned} \tag{۲}$$

اهمیت
ارزیابی

عملکرد در صنعت خطوط هوایی

سال‌های ۱۹۸۹-۹۲ برای صنعت خطوط هوایی، یک دوره چالش و تحول بشمار می‌رفت. به دلیل رکود اقتصادی که در سال ۱۹۸۹ در سطح صنعت شروع شد، خطوط هوایی دچار تحولاتی شدند. در این دوره دو دسته از مسائل باعث ایجاد عدم قطعیت‌های اساسی و قابل ملاحظه‌ای برای خطوط هوایی در سرتاسر دنیا شدند. این مسائل عبارت بودند از:

(۱) مشکلات کوتاه مدت مانند جنگ خلیج فارس و رکود اقتصادی.

(۲) مسائل بلند مدت مانند مسائل زیست محیطی، رقابت، قوانین، و هزینه‌ها.

علیرغم وجود عدم قطعیت، خطوط هوایی نیازمند تصمیم‌سازی‌های بلند مدت می‌باشند. دلیل این امر اینست که مسائلی همچون عوامل هزینه‌ای (بجز سوخت و نیروی انسانی) از قبیل مالکیت هوایی، ساخت تجهیزات و توسعه سیستم راه‌ها، مسائلی هستند

که چند دهه زمان نیاز دارند. به دلیل اینکه هواپیما و تجهیزات بسیار گران هستند، هزینه سرمایه در عملیات خطوط هوایی یک فاکتور بسیار مهم طولانی مدت محسوب می‌شود. درآمد عملیاتی حاصل از حمل و نقل هوایی همواره رو به رشد بوده است. میزان اشتغال زایی این بخش نیز در خور توجه است. رقابت در حمل و نقل هوایی با سرعت زیادی رو به افزایش بوده و محیط نسبت به تغییرات بسیار حساس و هوشیار است. این تغییرات سبب شده اند شناسایی وضعیت خطوطی که کارا مدیریت نمی‌شوند و یا خدمات با کیفیت پایین ارائه می‌دهند مسئله مهمی به شمار رود. سه حوزه دولت، سرمایه گذاران و خود خطوط هوایی هر کدام با انگیزه‌ای متفاوت نیاز دارند عملکرد خطوط را ارزیابی کنند و از وضعیت آن آگاهی داشته باشند. [Graham, 2005] پیامد نیازهای مختلف به آگاهی از عملکرد خطوط هوایی این خواهد بود که می‌باشد ارزیابی از جنبه‌های مختلفی بررسی شود.

دلایل انتخاب تحلیل پوششی داده‌ها به عنوان متدولوژی تعیین کارایی

یکی از سوالات مهمی که باید پاسخ داده شود اینست که به چه دلایلی تحلیل پوششی داده‌ها نسبت به سایر روش‌های تحلیل برای تحقیقات استراتژی ترجیح داده می‌شود. تحلیل پوششی داده‌ها تنها متدولوژی است که بین تمام فاکتورها و عوامل کارایی ارتباط برقرار می‌کند. این تکنیک رابطه بین هر ورودی و خروجی را ارزیابی می‌کند و نهایتاً به یک شاخص عددی از عملکرد می‌رسد. بعلاوه تحلیل پوششی داده‌ها برای هر واحد تصمیم‌گیری^۳ یک واحد مجازی تعریف می‌کند که این واحد مجازی به آن‌ها این امکان را می‌دهد بدانند در ورودی‌هایشان چقدر ورودی مزداد داشته‌اند و در خروجی‌هایشان چقدر خروجی کمبود داشته‌اند و ناکارایی‌های خود را تشخیص دهند. درواقع با این راهکار می‌توانند اقدام به افزایش کارایی از طریق کاهش ورودی یا افزایش خروجی و یا هردو بنمایند.

همچنین تحلیل پوششی داده‌ها توانسته است بر مشکلاتی نظری اینکه اطلاعات مالی از نظر مقایسه بین المللی محدودیت دارند و همچنین واحدهای اندازه گیری اطلاعات غیر مالی متنوع هستند، فائق آید. در تحلیل پوششی داده‌ها نیازی به هم واحد بودن شاخص

های ورودی و خروجی نیست و همچنین اطلاعات غیرمالی نظیر میزان توانمندی کارکنان را نیز می‌توان لحاظ کرد. در ارزیابی عملکرد شرکت‌های هواپیمایی نیز روش‌های تحلیل پوششی داده‌ها جز محبوب ترین روش‌ها بوده است. [Lemaitre, A. 1998]

۳- تحلیل مؤلفه‌های اصلی^۴

از آنجایی که در تحقیقاتی که با استفاده از مدل ریاضی DEA مورد بررسی قرار می‌گیرند، برای به دست آوردن تعداد شاخص‌ها باید رابطه زیر بین ورودی‌ها و خروجی‌ها با تعداد واحدهای تصمیم‌گیری برقرار باشد:

$$(3) \quad \text{تعداد ورودی‌ها} + \text{تعداد خروجی‌ها} > \text{تعداد DMU}.$$

لذا در صورت تعیین تعداد زیاد شاخص به عنوان ورودی‌ها و خروجی‌ها جهت ارزیابی و تعیین کارایی با مشکل کمبود واحدهای تصمیم‌گیری مواجه خواهیم شد؛ چرا که دستیابی به اطلاعات دقیق مشابه در مورد شرکت‌های مختلف، کاری بسیار دشوار و در بازه زمانی کوتاه، تقریباً غیرممکن است.

بنابراین، برای استفاده بهینه از داده‌های گردآوری شده، باید شاخص‌هایی را به عنوان ورودی و خروجی در نظر بگیریم که بیشترین اثر را در تعیین کارایی این شرکت‌ها، دارند. این کار از طریق تحلیل مؤلفه‌های اصلی (PCA)، امکان‌پذیر می‌باشد. تحلیل مؤلفه‌های اصلی (PCA) روشی مفید برای کاهش متغیرهای مازاد، در زمانی است که مسئله در دست بررسی شامل تعداد زیادی متغیر می‌باشد، مازاد بودن متغیرها به این مفهوم است که تعدادی از متغیرها بدلیل همبستگی بالا با یکدیگر یک ساختار را اندازه‌گیری می‌نمایند. به این طریق می‌توان با تعداد کمتری مؤلفه اصلی به همان نتایج دست یافت.

[Adler, N., Yazhemsky, E., 2009] با استفاده از این روش می‌توان اطمینان حاصل نمود که موثرترین شاخصها از بین شاخصهای در دسترس جهت تعیین کارایی انتخاب می‌شوند. هدف از تحلیل مؤلفه‌های اصلی، تشریح تغییرات مجموعه‌ای از داده‌های چند متغیره در قالب مجموعه‌ای از متغیرهای غیر همبسته است که ترکیب خطی از متغیرهای اصلی هستند. به این ترکیب‌های خطی غیر همبسته، مؤلفه‌های گفته می‌شود. تعداد مؤلفه‌ها در تحلیل مؤلفه‌های اصلی، برابر تعداد متغیرهای است که از بین آنها چند مؤلفه محاسبه شده اول که دارای مقدار واریانس معنی دار هستند، مورد استفاده قرار می‌گیرند. در واقع

چند مؤلفه اصلی به عنوان ملاک تشخیص، تهیه نموده و با توجه به اینکه این مؤلفه ها بدون اینکه اطلاعات زیادی از دست داده بشود تقریباً ۱۰۰٪ تغییرات موجود را محاسبه می کنند، به جای متغیرها در تجزیه و تحلیل های بعدی به کار می روند. همچنین برای اینکه بدانیم هر کدام از مؤلفه ها به کدام متغیر بیشتر بستگی دارند، با به دست آوردن ضرایب همبستگی بین مؤلفه های اصلی و متغیرها به این نکته پی خواهیم برد.[Jolliffe,2002]

تحلیل مؤلفه های اصلی به عنوان ترکیب خطی وزین شده بهینه از متغیرهای در دست بررسی است که به صورت فرمول کلی زیر ارائه می گردد:

$$(4) \quad c_i = b_{i1}(x_1) + b_{i2}(x_2) + \dots + b_{ip}(x_p)$$

که در آن:

c_i : میزان امتیاز مؤلفه اصلی i ام

b_{ip} : وزن مشاهده شده متغیر p ام در مؤلفه اصلی i ام

x_p : امتیاز متغیر p ام

در این تحقیق، به منظور رتبه بندی واحدها، از روش اندرسون-پیترسون (AP) استفاده شده است که امکان تعیین کاراترین واحد را میسر می سازد . با این تکنیک ، امتیاز واحدهای کارا می تواند از یک بیشتر و به این ترتیب واحدهای کارا نیز مانند واحدهای غیر کارا می توانند رتبه بندی گردد . این روش در سال ۱۹۹۳ توسط اندرسون و پیترسون پیشنهاد گردید . در این روش ابتدا مدل مضری یا پوششی برای واحدهای تحت بررسی حل می شود تا واحدهای کارا و غیر کارا مشخص شوند . سپس تنها واحدهای کارایی را که امتیاز آنها در مرحله اول معادل یک شده است را در نظر گرفته و از مجموعه محدودیت ها ، محدودیت مربوط به آن واحد حذف و دوباره مدل حل می شود . از آنجا که محدودیت مربوط به واحد تحت بررسی که حد بالای آن عدد یک می باشد حذف می شود، مقدار کارایی می تواند بیش از یک گردد . به این ترتیب واحدهای کارا با امتیازاتی بالاتر از یک رتبه بندی می گردد.

۴- نتایج تحقیق

شناسایی شاخص ها جهت ارزیابی کارایی شرکت های هواپیمایی

در بسیاری از تحقیقات مربوط به ارزیابی عملکرد، توجه محققان به شاخص‌های کمی و اغلب مالی بوده است. همانطور که بیان گردید در مدل DEA، امکان به کارگیری ورودی‌ها و خروجی‌ها مختلفی با مقیاس‌های مختلف اندازه‌گیری وجود دارد. بنابراین در تحقیق فوق شاخص‌های کیفی و کمی با هم در نظر گرفته شدنند. شناسایی این شاخص‌ها، حاصل گزارشات انجمن بین‌المللی حمل و نقل هوایی (یاتا) [IATA, 2009]، نظرخواهی از خبرگان و فعالان این صنعت و همچنین بر اساس پاداش‌ها و جوایز دریافتی توسط برخی شرکت‌های هواپیمایی بوده است. شاخص‌های کمی و کیفی مشخص شده و مؤثر در تعیین میزان کارایی شرکت‌های هواپیمایی عبارتند از:

الف) شاخص‌های کمی: تعداد هواپیما، تعداد کارکنان هر شرکت هواپیمایی، تعداد مسافر جا بجا شده، هزینه کل عملیاتی، هزینه پرسنلی، هزینه سوخت، هزینه تعمیر و نگهداری، درآمد کل عملیاتی و سود/زیان عملیاتی.

ب) شاخص‌های کیفی: قدمت هواپیماها، سیستم اطلاعات، استانداردهای عملیاتی، راحتی پرواز، نظافت و کارایی پرسنل.

داده‌های مربوط به شاخص‌های کمی در جدول ۱ ارائه شده است (کلیه هزینه‌ها و

درآمدها بر حسب میلیون دلار می‌باشد)

جدول ۱: داده‌های کمی گردآوری شده

| خط هوایی | تعداد هواپیماها | تعداد کارکنان | هزینه کل عملیاتی | هزینه پرسنل |
|------------------------|-----------------|---------------|------------------|-------------|
| Cathay Pacific Airways | 126 | 20907 | 8037/37 | 1622/67 |
| Kingfisher Airlines | 66 | 7590 | 1558/13 | 147/45 |
| Singapore Airlines | 108 | 13934 | 9342/72 | 1595/58 |
| Air Berlin | 152 | 8278 | 4154/03 | 562/8 |
| ANA All Nippon Airways | 216 | 33045 | 15006/42 | 3393 |
| Austrian Airlines | 91 | 7200 | 3004/17 | 561/53 |
| Thai Airways | 91 | 27002 | 4984/58 | 838/11 |
| British Airways | 238 | 44987 | 14304/39 | 3526/41 |
| China Airlines | 66 | 10000 | 3270/07 | 457/86 |
| Emirates Airline | 142 | 36652 | 10862/05 | 1727/74 |

| | | | | |
|-----------------------|-----|--------|----------|---------|
| EVA air | 55 | 4480 | 2381/94 | 223/81 |
| Turkish Airlines | 132 | 12750 | 4217/03 | 687/47 |
| American Airlines | 890 | 74000 | 20921 | 6807 |
| Continental Airlines | 600 | 42210 | 12732 | 3137 |
| Delta Air Lines | 983 | 81106 | 28387 | 6838 |
| Southwest Airlines | 537 | 34726 | 10088 | 3468 |
| Japan Airlines | 279 | 50000 | 23423/9 | 3249/09 |
| JetBlue Airways | 151 | 11100 | 3187 | 776 |
| Lufthansa | 722 | 117521 | 31608/92 | 7652/1 |
| South African Airways | 51 | 8000 | 3357/88 | 490/38 |
| Qantas Airways | 137 | 35000 | 14349 | 3684 |
| Air Asia | 84 | 7500 | 709/73 | 97/83 |
| Jet Airways | 86 | 13483 | 2521/73 | 301/85 |
| Hawaiian Airlines | 33 | 3844 | 1076 | 273 |
| Air Canada | 332 | 22900 | 9548/23 | 1662/72 |
| Iran Air | 53 | 8890 | 875 | 100 |

ادامه جدول ۱: داده های کمی گردآوری شده

| خطوط هوایی | هزینه سوخت | هزینه تعمیر و نگهداری | مسافر جابجا شده | درآمد کل عملیاتی | سود/زیان عملیاتی |
|------------------------|------------|-----------------------|-----------------|------------------|------------------|
| Cathay Pacific Airways | 08/2231 | 52/844 | 24558 | 37/8613 | 3576 |
| Kingfisher Airlines | 84/385 | 9/74 | 10900 | 1128 | (430) 14 |
| Singapore Airlines | 32/3099 | 253 | 16480 | 42/9389 | 46/7 |
| Air Berlin | 58/1148 | 93/239 | 27911 | 76/4189 | 38/73 |
| ANA All Nippon Airways | 5616 | 1287 | 44560 | 11/14371 | (635) 31 |
| Austrian Airlines | 82/1403 | 268 | 9945 | 1/2629 | (375) 07 |
| Thai Airways | 48/1504 | 27/330 | 18477 | 3/5171 | 186/72 |
| British Airways | 26/4610 | 93/791 | 33117 | 08/13854 | 31) 450 |
| China Airlines | 44/1373 | 96/231 | 10024 | 98/3216 | 09) 53 |
| Emirates Airline | 55/3242 | 64/230 | 27454 | 8/11832 | 75) 970 |
| EVA air | 890 | 23/90 | 6022 | 54/2293 | 4) (88 |
| Turkish Airlines | 19/1006 | 55/251 | 25102 | 13/4693 | 1) 476 |

| | | | | | |
|-----------------------|---------|---------|--------|----------|----------|
| American Airlines | 5553 | 1280 | 85000 | 19917 | (1004) |
| Continental Airlines | 3317 | 617 | 62809 | 12586 | (146) |
| Delta Air Lines | 7384 | 1434 | 161049 | 28063 | (324) |
| Southwest Airlines | 3044 | 719 | 101338 | 10350 | 262 |
| Japan Airlines | 47/5956 | 22/1364 | 41155 | 55/22828 | 35)/(595 |
| JetBlue Airways | 945 | 149 | 23000 | 3286 | 99 |
| Lufthansa | 75/4651 | 04/915 | 76543 | 77/31954 | 85/345 |
| South African Airways | 975 | 1/234 | 6898 | 95/3618 | 07/261 |
| Qantas Airways | 3602 | 2834 | 38600 | 14552 | 203 |
| Air Asia | 68/296 | 08/131 | 14254 | 62/1001 | 89/291 |
| Jet Airways | 81/1051 | 174 | 11080 | 08/2456 | 65)/(65 |
| Hawaiian Airlines | 244 | 128 | 5850 | 1184 | 108 |
| Air Canada | 2324.62 | 720.75 | 31000 | 9248.15 | (300.08) |
| Iran Air | 130 | 60 | 6200 | 800 | (75) |

مقادیر داده های کیفی شاخصهای مورد تأیید خبرگان صنعت هوایی در جدول ۲ نشان

داده شده است:

از زبان کارایی نسی
شرکت هوایی جمهوری اسلامی ایران (ها) در مقابله...

جدول ۲. داده های کیفی نهایی

| از زبان کارایی نسی شرکت هوایی جمهوری اسلامی ایران (ها) در مقابله... | قدمت هواییها | قدمت هواییها | سیستم اطلاعات | استانداردهای عملیاتی | Rahati پرواز | نظافت | کارایی پرسنل |
|--|-----------------|-----------------|------------------|-------------------------|-----------------|-------|-----------------|
| | | 1 | 4.5 | 4 | 4 | 3.5 | 4 |
| Cathay Pacific Airways | 1 | 4 | 4 | 4 | 4 | 4.5 | 5 |
| Kingfisher Airlines | 1 | 4 | 4 | 4 | 4 | 4.5 | 5 |
| Singapore Airlines | 1 | 4 | 4 | 4 | 4 | 5 | 5 |
| Air Berlin | 1 | 3.5 | 4 | 3 | 3 | 3 | 4 |
| ANA All Nippon Airways | 1 | 4 | 4 | 4 | 4 | 4 | 4.5 |
| Austrian Airlines | 1 | 4 | 4 | 3.5 | 4 | 4 | 4 |
| Thai Airways | 1 | 4 | 4 | 4 | 4 | 4 | 4.5 |
| British Airways | 2 | 4 | 4 | 4 | 4 | 2.5 | 3 |
| China Airlines | 1 | 3.5 | 4 | 4 | 4 | 3.5 | 4 |
| Emirates Airline | 1 | 4 | 4 | 4 | 4 | 3.5 | 3.5 |
| EVA air | 1 | 4 | 4 | 4 | 4 | 4 | 4 |
| Turkish Airlines | 1 | 4 | 4 | 4 | 4 | 3.5 | 4 |

| | | | | | | |
|-----------------------|---|-----|---|-----|-----|-----|
| American Airlines | 2 | 3.5 | 4 | 3 | 2.5 | 3 |
| Continental Airlines | 2 | 4 | 4 | 3 | 3 | 3 |
| Delta Air Lines | 2 | 4 | 4 | 3 | 2.5 | 3 |
| Southwest Airlines | 2 | 3 | 3 | 2.5 | 2 | 3 |
| Japan Airlines | 2 | 3.5 | 4 | 3 | 3.5 | 3 |
| JetBlue Airways | 1 | 4 | 4 | 3.5 | 3.5 | 4 |
| Lufthansa | 1 | 4 | 4 | 3 | 3.5 | 3 |
| South African Airways | 1 | 4 | 4 | 3.5 | 3 | 3 |
| Qantas Airways | 2 | 4 | 4 | 3.5 | 2.5 | 3 |
| Air Asia | 2 | 3.5 | 3 | 3 | 3 | 3.5 |
| Jet Airways | 1 | 3.5 | 3 | 3 | 3 | 2.5 |
| Hawaiian Airlines | 2 | 3 | 4 | 3 | 3 | 3 |
| Air Canada | 2 | 4 | 4 | 3 | 3 | 3.5 |
| Iran Air | 4 | 2 | 2 | 2 | 2 | 2.5 |

تعیین ورودی ها و خروجی های مدل تحلیل پوششی داده ها

شاخص هایی که افزایش آنها موجب کاهش کارایی می شود، به عنوان ورودی و شاخص هایی که افزایش آنها موجب افزایش کارایی می شود، به عنوان خروجی مدل DEA، در نظر گرفته می شوند.

بنابراین، شاخص های ورودی و خروجی به صورت جدول ۳ می باشند:

جدول ۳. شاخص های ورودی و خروجی نهایی

| | |
|-----------------------|-----------------------|
| شاخص های خروجی | شاخص های ورودی |
| تعداد مسافر جابجا شده | تعداد هوایپما |
| درآمد عملیاتی کل | تعداد پرسنل |
| سود عملیاتی | هزینه های عملیاتی کل |
| سیستم اطلاعات | هزینه پرسنل |
| استانداردهای امنیتی | هزینه سوخت |
| راحتی حین پرواز | هزینه تعمیر و نگهداری |
| نظافت | قدمت هوایپیماها |
| کارایی پرسنل | |

کاهش ورودی ها و خروجی ها به روش PCA

با توجه به این که تعداد شاخصهای ورودی هفت عدد و تعداد شاخصهای خروجی هشت عدد می باشد، در مجموع پانزده عدد شاخص برای ارزیابی کارایی در دست می باشد. مطابق فرمول می باید حداقل چهل و پنج (15×3) DMU جهت ارزیابی وجود داشته باشد، از آنجا که DMU جهت ارزیابی بیست و شش عدد است لذا باید به روشهای نظام مند اقدام به کاهش شاخصها و انتخاب شاخصهای موثر نمود. در این مرحله تعداد ورودی و خروجی های مدل به وسیله روش PCA، کاهش یافته و شاخص های اثربخش تر، برای استفاده در مدل DEA، شناسایی می گردد.

مؤلفه های اصلی حاصل از اجرای روش PCA به وسیله نرم افزار SAS در ارتباط با ورودی های مدل، به صورت جدول ۴ می باشد:

جدول ۴. مؤلفه های اصلی ورودی ها

| | Prin1 | Prin2 | Prin3 | Prin4 | Prin5 | Prin6 | Prin7 | |
|----|----------------------|----------|----------|----------|----------|----------|-------|--|
| X1 | 0.007925 .002002 | 0.000668 | 0.102384 | 0.001371 | -.247714 | 0.963372 | - | |
| X2 | 0.952997 .000009 | -.294400 | 0.011433 | -.042269 | 0.056357 | 0.005700 | - | |
| X3 | 0.287595 0.000031 | 0.872572 | -.345757 | 0.138597 | -.130957 | -.000096 | | |
| X4 | 0.074006 0.000259 | 0.097420 | 0.683112 | 0.428599 | -.538178 | -.212268 | | |
| X5 | 0.058203 0.000026 | 0.360962 | 0.585532 | -.666290 | 0.281814 | 0.010454 | | |
| X6 | 0.012607 .000586 | 0.110282 | 0.245660 | 0.592759 | 0.741119 | 0.163433 | - | |
| X7 | 0.000003 0.999998 | 0.000002 | 0.000168 | 0.000252 | 0.000075 | 0.002079 | | |

The PRINCOMP Procedure

Eigen values of the Covariance Matrix



| | Eigen value | Difference | Proportion | Cumulative |
|---|-------------|------------|------------|------------|
| 1 | 836257808 | 828329627 | 0.9896 | 0.9896 |
| 2 | 7928181 | 7438626 | 0.0094 | 0.9990 |
| 3 | 489555 | 251074 | 0.0006 | 0.9996 |
| 4 | 238481 | 131155 | 0.0003 | 0.9999 |
| 5 | 107326 | 98426 | 0.0001 | 1.0000 |
| 6 | 8900 | 8899 | 0.0000 | 1.0000 |
| 7 | 0 | | 0.0000 | 1.0000 |

از مقادیر بالا دریافته می شود که مؤلفه اصلی اول (ترکیب خطی اول)، به میزان تقریباً ۹۸/۹۶٪ از تغییرات مورد نظر را در بر دارد و به تنها ی می تواند نشان دهنده میزان اثر هر یک از ورودی ها باشد.

با توجه به میزان اثر هر یک از متغیرها در ۷ ترکیب خطی ارائه شده در جدول ۵، این نتیجه به دست می آید که متغیر اول، یعنی تعداد هواپیما، دارای اثری برابر با ۸۵٪ و متغیر دوم، یعنی تعداد پرسنل، دارای اثری برابر با ۹۹,۹٪ و متغیر سوم، یعنی هزینه های عملیاتی کل، دارای اثری به میزان ۹۶٪ و متغیر چهارم، یعنی هزینه پرسنل، دارای اثری برابر با ۹۶٪ و متغیر پنجم، یعنی هزینه تعمیر و نگهداری، دارای اثری به میزان ۸۲٪ و متغیر ششم، یعنی هزینه تعمیر و نگهداری، دارای اثری برابر با ۵۷٪ و متغیر هفتم، یعنی قدمت هواپیماها، اثری به میزان ۱۱٪ بر ترکیب خطی اول (P1) دارند.

جدول ۵: میزان اثر هر یک از ورودی ها بر مؤلفه های اصلی

| Pearson Correlation Coefficients, N = 26 | | | | | | | |
|--|----------------------------|--------------------|-------------------|-------------------|-------------------|-------------------|-------------------|
| | Prob > r under H0: Rho=0 | | | | | | |
| | X1 | X2 | X3 | X4 | X5 | X6 | X7 |
| P1 | 0.85113 <.0001 | 0.99955 <.0001 | 0.95861 <.0001 | 0.96103 <.0001 | 0.82640 <.0001 | 0.57511 0.0021 | 0.11190 0.5863 |
| P2 | 0.00699 0.9730 | -0.03007 0.8841 | 0.28319 0.1610 | 0.12318 0.5488 | 0.49902 0.0095 | 0.48983 0.0111 | 0.00660 0.9745 |
| P3 | 0.26603 | 0.00029 | -0.02788 | 0.21463 | 0.20115 | 0.27114 | 0.16577 |

| | | | | | | | | |
|----|----------|----------|----------|----------|----------|----------|---------|--------|
| | | 0.1890 | 0.9989 | 0.8924 | 0.2924 | 0.3245 | 0.1803 | 0.4183 |
| P4 | 0.00249 | -0.00075 | 0.00780 | 0.09399 | -0.15976 | 0.45663 | 0.17372 | |
| | 0.9904 | 0.9971 | 0.9698 | 0.6479 | 0.4356 | 0.0190 | 0.3960 | |
| P5 | -0.30138 | 0.00067 | -0.00495 | -0.07917 | 0.04533 | 0.38300 | 0.03467 | |
| | 0.1346 | 0.9974 | 0.9809 | 0.7006 | 0.8260 | 0.0535 | 0.8665 | |
| P6 | 0.33751 | 0.00002 | -0.00000 | -0.00899 | 0.00048 | 0.02432 | 0.27743 | |
| | 0.0918 | 0.9999 | 1.0000 | 0.9652 | 0.9981 | 0.9061 | 0.1700 | |
| P7 | -0.00000 | -0.00000 | 0.00000 | 0.00000 | 0.00000 | -0.00000 | 0.92283 | |
| | 1.0000 | 1.0000 | 1.0000 | 1.0000 | 1.0000 | 1.0000 | <.0001 | |

در نتیجه ۴ متغیر اول، بیشترین اثر را بر مؤلفه اصلی اول دارند و چون تعداد پرسنل و هزینه پرسنل، اطلاعاتی در یک زمینه ارائه می دهند، سه متغیر اول، دوم و سوم، یعنی تعداد هواپیما، تعداد پرسنل و هزینه عملیاتی کل، به عنوان متغیرهای ورودی در نظر گرفته می شوند.

مؤلفه های اصلی حاصل از اجرای روش PCA در نرم افزار SAS در ارتباط با خروجی های مدل، به صورت جدول ۶ می باشد:

جدول ۶: مؤلفه های اصلی خروجی ها

| | Prin1 | Prin2 | Prin3 | Prin4 | Prin5 | Prin6 | Prin7 | Prin8 |
|----|----------|----------|----------|----------|----------|----------|----------|-------|
| X1 | 0.982588 | -.185791 | 0.001397 | 0.000017 | -.000001 | 0.000003 | -.000004 | |
| | | | | | 0.000007 | | | |
| X2 | 0.185777 | 0.982568 | 0.006854 | -.000039 | -.000028 | -.000026 | 0.000013 | - |
| | | | | | .000019 | | | |
| X3 | -.002646 | -.006475 | 0.999976 | 0.000107 | -.000154 | 0.000084 | 0.000169 | |
| | | | | | 0.000044 | | | |
| X4 | 0.000001 | 0.000028 | 0.000129 | 0.345638 | 0.485418 | 0.227975 | -.499729 | - |
| | | | | | .585834 | | | |
| X5 | 0.000001 | 0.000034 | -.000113 | 0.314571 | 0.495072 | 0.434120 | 0.650818 | |
| | | | | | 0.209582 | | | |

X6 -.000005 0.000021 0.000081 0.416329 0.372991 -.660773 -.193054
0.462230

X7 -.000008 0.000035 -.000125 0.529238 -.458470 0.465583 -.350442
0.412475

X8 -.000006 -.000010 -.000146 0.572850 -.412257 -.325851 0.408201 -
.478623

The PRINCOMP Procedure

Eigenvalues of the Covariance Matrix

| | Eigenvalue | Difference | Proportion | Cumulative |
|---|------------|------------|------------|------------|
| 1 | 1352298631 | 1324497375 | 0.9797 | 0.9797 |
| 2 | 27801256 | 27633315 | 0.0201 | 0.9999 |
| 3 | 167941 | 167940 | 0.0001 | 1.0000 |
| 4 | 1 | 1 | 0.0000 | 1.0000 |
| 5 | 0 | 0 | 0.0000 | 1.0000 |
| 6 | 0 | 0 | 0.0000 | 1.0000 |
| 7 | 0 | 0 | 0.0000 | 1.0000 |
| 8 | 0 | | 0.0000 | 1.0 |

از مقدادیر بالا دریافته می شود که مؤلفه اصلی اول (ترکیب خطی اول)، به میزان تقریباً ۹۸٪ از تغییرات مورد نظر را در بر دارد و به تنهایی می تواند نشان دهنده میزان اثر هر یک از خروجی ها باشد.

با توجه به میزان اثر هر یک از متغیرها در ۸ ترکیب خطی ارائه شده در جدول ۷، این نتیجه به دست می آید که متغیر اول، یعنی مسافر جابجا شده، دارای اثری برابر با ۹۹,۹٪ و متغیر دوم، درآمد عملیاتی کل، دارای اثری برابر با ۷۹٪ و متغیر سوم، یعنی سود عملیاتی، دارای اثری به میزان ۲۳٪ و متغیر چهارم، سیستم اطلاعات، دارای اثری برابر با ۷٪ و متغیر پنجم، استانداردهای عملیاتی، دارای اثری به میزان ۹٪ و متغیر ششم، راحتی حین پرواز، دارای اثری برابر با ۴۱٪ و متغیر هفتم، نظافت، اثری به میزان ۳۳٪ و متغیر هشتم، یعنی کارایی پرسنل، اثری برابر با ۳۳٪ بر ترکیب خطی اول (P1) دارند.

جدول ۷. میزان اثر هر یک از خروجی های بر مؤلفه های اصلی

| Pearson Correlation Coefficients, N = 26 | | | | | | | | |
|--|----------|----------|----------|----------|----------|----------|--------|--------|
| Prob > r under H0: Rho=0 | | | | | | | | |
| X1 | X2 | X3 | X4 | X5 | X6 | X7 | X8 | |
| P1 0.99963 | 0.79680 | -0.23023 | 0.07033 | 0.09493 | -0.33148 | -0.40837 | - | |
| 0.32736 | | <.0001 | <.0001 | 0.2578 | 0.7328 | 0.6446 | 0.0981 | 0.0383 |
| | | | | | | | | 0.1026 |
| P2 -0.02710 | 0.60425 | -0.08079 | 0.29989 | 0.36764 | 0.19707 | 0.25415 | - | |
| 0.07775 | | | | | | | | |
| | 0.8954 | 0.0011 | 0.6948 | 0.1366 | 0.0646 | 0.3346 | 0.2103 | 0.7058 |
| P3 0.00002 | 0.00033 | 0.96978 | 0.10692 | -0.09382 | 0.05859 | -0.07052 | - | |
| 0.08386 | | | | | | | | |
| | | 0.9999 | 0.9987 | <.0001 | 0.6031 | 0.6485 | 0.7762 | 0.7321 |
| | | | | | | | | 0.6838 |
| P4 0.00000 | -0.00000 | 0.00000 | 0.75716 | 0.69402 | 0.79753 | 0.79228 | | |
| 0.87273 | | | | | | | | |
| | | 1.0000 | 1.0000 | 1.0000 | <.0001 | <.0001 | <.0001 | <.0001 |
| P5 -0.00000 | -0.00000 | -0.00000 | 0.45163 | 0.46390 | 0.30347 | -0.29150 | - | |
| 0.26675 | | | | | | | | |
| | | 1.0000 | 1.0000 | 1.0000 | 0.0206 | 0.0170 | 0.1318 | 0.1485 |
| | | | | | | | | 0.1877 |
| P6 0.00000 | -0.00000 | 0.00000 | 0.11859 | 0.22743 | -0.30058 | 0.16551 | - | |
| 0.11788 | | | | | | | | |
| | | 1.0000 | 1.0000 | 1.0000 | 0.5639 | 0.2638 | 0.1357 | 0.4191 |
| | | | | | | | | 0.5663 |
| P7 -0.00000 | 0.00000 | 0.00000 | -0.23137 | 0.30347 | -0.07816 | -0.11088 | | |
| 0.13144 | | | | | | | | |
| | | 1.0000 | 1.0000 | 1.0000 | 0.2554 | 0.1318 | 0.7043 | 0.5897 |
| | | | | | | | | 0.5222 |
| P8 0.00000 | -0.00000 | 0.00000 | -0.22099 | 0.07962 | 0.15248 | 0.10633 | - | |
| 0.12557 | | | | | | | | |
| | | 1.0000 | 1.0000 | 1.0000 | 0.2780 | 0.6990 | 0.4571 | 0.6052 |
| | | | | | | | | 0.5411 |

در نتیجه ۳ متغیر اول، دوم و هفتم، بیشترین اثر را بر مؤلفه اصلی اول دارند. یعنی تعداد مسافر جابجا شده، درآمد کل عملیاتی و نظافت، به عنوان متغیرهای خروجی در نظر گرفته می شوند.

اجرای مدل CCR به وسیله ورودی ها و خروجی های کاهش یافته

در این مرحله، ورودی ها و خروجی های تعیین شده در مرحله قبل، وارد مدل تحلیل پوششی داده ها می شود تا کارایی نسبی شرکت های هوایپیمایی ارزیابی شده و شرکت های کارا و ناکارا مشخص شوند. نتیجه حاصل از اجرای مدل CCR توسط نرم افزار EMS به صورت جدول ۸ ارائه شده است:

جدول ۸. نتیجه حاصل از اجرای مدل DEA

| ردیف | شرکت هوایپیمایی | درصد کارایی | شماره ردیف شرکت هوایپیمایی مرجع و میزان تغییر ورودیها متناسب با ورودیهای شرکت مرجع | رتبه |
|------|------------------------|-------------|---|------|
| ۱ | Pasific Cathay Airways | %۱۰۱/۰۵ | | ۱۱ |
| ۲ | Kingfisher Airlines | %۹۲/۹۶ | (۱/۲۲(۲۴)، ۰/۲۸(۲۲ | ۱۶ |
| ۳ | Singapore Airlines | %۱۴۲/۰۱ | | ۲ |
| ۴ | Air Berlin | %۱۳۷/۱۶ | | ۴ |
| ۵ | ANA All Nippon Airways | %۹۴/۲۹ | /۳۳)، ۴(۰/۴۴)، ۱۲(۰/۱۴)، ۲۱(۰/۶۰) ۳(۰ | ۱۴ |
| ۶ | Austrian Airlines | %۸۴/۵۵ | /۰۹)، ۴(۰/۰۸)، ۱۱(۰/۱۶)، ۲۴(۰/۸۹) ۳(۰ | ۲۴ |
| ۷ | Thai Airways | %۹۷/۶۳ |)، ۲۱(۰/۱۸)، ۲۲(۰/۲۶)، ۲۴(۰/۷۹) ۱۰(۰/۱۱ | ۱۲ |
| ۸ | British Airways | %۸۸/۶۳ | ۱۰(۰/۶۵)، ۲۰(۱/۵۷)، ۲۲(۰/۴۶) | ۲۱ |
| ۹ | China Airlines | %۹۰/۱۱ |)، ۲۰(۰/۳۵)، ۲۲(۰/۰۴)، ۲۴(۰/۶۳) ۱۰(۰/۰۸)، ۱۲(۰/۰۵ | ۲۰ |
| ۱۰ | Emirates Airline | %۱۰۳/۵۳ | | ۹ |
| ۱۱ | EVA air | %۱۳۰/۶۰ | | ۵ |
| ۱۲ | Turkish Airlines | %۱۰۳/۶۱ | | ۸ |
| ۱۳ | American Airlines | %۸۴/۰۱ | ۱۲(۳/۸۸)، ۲۲(۱/۶۹) | ۲۵ |
| ۱۴ | Continental Airlines | %۸۷/۹۱ | ۱۲(۲/۵۵)، ۲۲(۰/۶۱) | ۲۲ |
| ۱۵ | Delta Air Lines | %۹۰/۵۶ | ۴(۱/۴۳)، ۱۲(۴/۶۳)، ۲۲(۰/۳۵) | ۱۸ |
| ۱۶ | Southwest Airlines | %۱۱۱/۸۹ | | ۷ |

| | | | | |
|----|-----------------------|---------|--|----|
| ۱۷ | Japan Airlines | %۹۴/۴۵ | ۳(۱/۴۹), ۱۰(۰/۶۳), ۲۱(۰/۰۹) | ۱۳ |
| ۱۸ | JetBlue Airways | %۹۳/۰۴ | ۲۲(۰/۴۵), ۲۴(۰/۰۳) ۴(۰/۲۵), ۱۲(۰/۳۷), | ۱۵ |
| ۱۹ | Lufthansa | %۹۰/۷۴ | ۱۰(۱/۶۶), ۲۰(۲/۴۳), ۲۲(۳/۵۲) | ۱۷ |
| ۲۰ | African South Airways | %۱۰۳/۳۸ | | ۱۰ |
| ۲۱ | Qantas Airways | %۱۴۱/۱۷ | | ۳ |
| ۲۲ | Air Asia | %۲۴۲/۲۲ | | ۱ |
| ۲۳ | Jet Airways | %۸۴/۹۴ | ۱۰(۰/۱۳), ۲۲(۰/۵۲), ۲۴(۰/۳۳) | ۲۳ |
| ۲۴ | Hawaiian Airlines | %۱۲۹/۳۹ | | ۶ |
| ۲۵ | Air Canada | %۹۰/۳۶ | ۳(۰/۲۶), ۱۲(۰/۸۵), ۲۰(۰/۷۸) | ۱۹ |
| ۲۶ | Iran Air | %۷۵/۴۲ | ۱۰(۰/۰۱), ۲۲(۰/۳۴), ۲۴(۰/۳۲) | ۲۶ |

همانطور که مشاهده می شود، در نتیجه اجرای مدل CCR، ۱۵ شرکت هواپیمایی از میان ۲۶ شرکت، ناکارا هستند. این شرکت ها عبارتند از: ANA All Kingfisher Airlines، American Airlines، Continental Airline، Austrian Airlines، Nippon Airway، JetBlue Airways، Japan Airlines، Thai Airways، British Airways، China Airlines، Jet Airways، Delta Air Lines، Air Canada، Jet Airways، Lufthansa و Iran Air. ۱۱ شرکت دیگر، کارا هستند.

با توجه به درصد کارایی شرکت های هواپیمایی، ۲۶ شرکت هواپیمایی مورد بررسی، با استفاده از روش اندرسون-پیترسون (AP) رتبه بندی شدند و تغییرات لازم در ورودی های شرکت های هواپیمایی ناکارا در جهت کارا شدن آنها ارائه شد.

شرکت های مرجع جهت افزایش کارایی هر شرکت ناکارا، مشخص شده و مقداری تغییر ورودی های از شرکت ناکارا متناسب با شرکت های مرجعش نشان داده شده است. برای مثال، میزان کارایی نسبی شرکت هواپیمایی جمهوری اسلامی ایران Air، با استفاده از این روش مقدار ۷۵/۴۲٪ تعیین گردید و از میان ۲۶ شرکت هواپیمایی تحت بررسی رتبه بیست و ششم را به خود اختصاص داد. این شرکت برای تبدیل شدن به یک شرکت کارا باید ورودی های خود را به میزان ۰/۰۱ مشابه شرکت هواپیمایی Emirates و به میزان ۰/۳۴ مشابه شرکت هواپیمایی Air Asia و به میزان ۰/۳۲ مشابه شرکت Hawaiian Airlines تغییر دهد. در واقع سه شرکت هواپیمایی مذکور شرکتهایی

هستند که شرکت هواپیمایی جمهوری اسلامی ایران جهت افزایش کارایی باید عملکرد آنها را عنوان مرجع مد نظر قرار دهد.

۵- نتیجه گیری و بحث

امروزه خطوط هوایی بیشتر از گذشته نیاز دارند برای بقا در بازار رقابتی از موقعیت خود و رقایشان آگاهی داشته باشند. بدین منظور باید بتوانند با استفاده از روش های علمی از وضعیت کارایی خود نسبت به سایر خطوط هوایی اطلاعات دقیقی کسب کنند. تحلیل پوششی داده ها ابزاریست که بطور وسیع در مطالعات اندازه گیری کارایی موسسات و بخش های مختلف بکار گرفته شده است. یکی از مسائل مهم که بحثی پایان ناپذیر است تعیین ورودی ها و خروجی ها می باشد . برای مدلسازی عملیات خطوط هوایی و تبیین ورودی ها و خروجی ، مدل های پیشین، اغلب بر داده های مالی تاکید می کنند، در این صورت با چنین دیدگاهی اگر یک خط هوایی، هواپیماهای جوان و امکانات عالی داشته باشد و درآمد نسبتا خوبی هم کسب کند کارا نشان داده خواهد شد و تلاشی که یک خط هوایی کوچک برای کسب حداکثر بهره از امکانات کم خود مبذول می دارد نادیده انگاشته می شود. از این رو سعی شد در این مدل به نهاده هایی که خطوط هوایی از آن ها بهره می برنند اعم از مالی و غیر مالی توجه شود.

استفاده از روش آنالیز اجزای اصلی، برای شناسایی شاخص های اصلی، ارزیابی عملکرد را دقیق تر می سازد. این روش به تعیین شاخص های اثربخش تر به عنوان ورودی و خروجی های مدل تحلیل پوششی داده ها، کمک می کند و سپس تکنیک تحلیل پوششی داده ها از مجموع واحد های تحت بررسی، تعدادی را به صورت واحد کارا معرفی می نماید و به کمک آن ها مرز کارایی تشکیل می شود و این مرز ملاک کارایی است. یکی از نکات قابل توجه در این تکنیک آن است که به منظور ارزیابی عملکرد، واحد های تحت بررسی، با ملاک ها و استانداردهای از پیش تعیین شده، ارزیابی نمی شوند بلکه ملاک این سنجش وضعیت عملکردی دیگر واحد ها می باشد. از دیگر ویژگی های ارائه شده توسط این ترکیب الگوسازی است که به وسیله آن راهکارهای بهبود کارایی تعیین می گردد. نتایج بررسی نشان می دهد که برخی از واحد ها با وجود داشتن نتایج قبل قبول در بخش مالی و سوددهی در سال ۲۰۰۹ میلادی، در این سال، به عنوان واحدی ناکارا معرفی شده اند؛

مانند شرکت هواپیمایی JetBlue Airways، Thai Airways و Lufthansa و بر عکس، شرکتی زیان ده مانند شرکت هواپیمایی Eva Air، در سال مورد نظر، به عنوان شرکتی کارا مشخص شده است. بنابراین، توجه به شاخص‌های کیفی و تلاش در جهت ارتقای سطح کیفی و دیگر مواردی غیر از داده‌های مالی یک شرکت هواپیمایی، می‌توانند نقش بسزایی در کارا کردن یک شرکت هواپیمایی نسبت به سایر شرکت‌های رقیب در جهان، داشته باشند. همانطور که در قبل نیز اشاره گردید یکی از مزایای روش تحلیل پوششی داده‌ها شناسایی واحد‌های کارایی مرجع به عنوان واحد‌های الگو از نظر عملکردی برای دیگر واحد‌های ناکارا است. بر اساس نتایج به دست آمده، می‌توان این واحد‌ها را به عنوان واحد‌های موفق‌تر در صنعت هواپیمایی جهان به شمار آورد.

یکی از مزایای استفاده از این مدل برای مدیران و تحلیلگران عملکرد خطوط هوایی اینست که می‌توانند وضعیت کارایی خطوط را نسبت به هم بسنجند و به مدیران نشان داده می‌شود با توجه به عملکرد سایر خطوط تا چه حد می‌توانند ضمن ثابت ماندن میزان خروجی، ورودی‌ها را کاهش دهند.

فهرست منابع

- 1) Adler, N. and Golany, B. (2001) "Evaluation of deregulated airline networks using data envelopment analysis combined with principle component analysis with an application to Western Europe", European Journal of Operational Research, No.132, pp. 260-273.
- 2) Adler, N. and Yazhemsky, E. (2009) " Improving discrimination in Data Envelopment Analysis: PCA-DEA versus Variable Reduction. Which method at what cost?", Hebrew University of Jerusalem, Working Paper of the Hebrew University Business School.
- 3) Allen, R. et.al. (1997) "Weights restriction and Value Judgements in Data Envelopment Analysis: Evolution, development and future directions", Annal of Operations Research, No. 73, pp. 13-34.
- 4) Barbot, C., Costa A. and Sochirca, E. (2008) "Airlines performance in the new market context: A comparative productivity and efficiency analysis" Journal of air transport management, No.14, pp.270-274.
- 5) Charnes, A., Cooper, W., Lewin, A. (1994) "Evaluating program and managerial efficiency: An application of data envelopment analysis to program follow through." Management Science, No.27, pp.668-697.

-
-
- 6) Chen, Y. (2009) "Ranking efficient units in DEA" Omega, The international of management science, No.32, pp.213-219.
 - 7) Easton, L., Murphy, D.J. and Pearson, J.H. (2002) "Purchasing performance evaluation:with data envelopment analysis", European Journal of Purchasing & Supply Management No.8, pp.123-134.
 - 8) Graham, A. (2005) "Airport benchmarking: a review of the current situation", Benchmarking: an international journal, Vol. 12 No. 2, pp. 99-111.
 - 9) IATA, (2009) "World Air Transport Statistics, IATA member's statistics", International Air Tranport Association, Montreal, Geneva. Website: www.iata.org
 - 10) Jolliffe I.T. , (2002), Principal Component Analysis, Series: Springer Series in Statistics, 2nd ed., Springer, NY, XXIX, 487 p. 28 illus. ISBN 978-0-387-95442-4
 - 11) Lemaitre, A., (1998) "The development of performance indicators at airports: a management perspective", paper presented at the 8th World Conference on Transport Research, July, Antwerp.
 - 12) Roll, Y, Golany, B. (1993) "Alternate Methods of Treating Factor Weights in DEA" Omega International Journal of Management Science, No.21, pp.99-109.
 - 13) Schefczyk M. (2008) "Operational performance of airlines: an extension of traditional measurement paradigms", Strategic Management Journal, No.14, pp.301-317.
 - 14) Shanling Li, Jahanshahloo G.R., Khodabakhshi, M. (2007) "A super-efficiency model for ranking efficient units in data envelopment analysis"Applied Mathematics and Computation, No.184, pp.638-648.

یادداشت‌ها

¹ Benchmark

² Data Envelopment Analysis (DEA)

³ Decision Making Unit (DMU)

⁴ Principal Component Analysis