

ارزیابی عملکرد عملیاتی پروژه با تلفیق مدیریت ارزش کسب شده و تئوری منحنی یادگیری

سید اکبر غلامیان*

عضو هیئت‌علمی دانشگاه پیام‌نور، گروه مهندسی صنایع، تهران، ایران

(تاریخ دریافت: ۱۳۹۶/۰۴/۱۲، تاریخ روایت اصلاح شده: ۱۳۹۶/۰۵/۳۱ تاریخ تصویب: ۱۳۹۶/۱۱/۲۷)

چکیده

عملکرد یک پروژه در قالب زمان و هزینه قابل ارزیابی و پیش‌بینی است. هدف اصلی این پژوهش، توسعه مدلی برای ارزیابی عملکرد پروژه در قالب ابعاد زمان و هزینه و مبنی بر ریسک است. به عنوان یکی از مدل‌های شناخته شده در حوزه ارزیابی عملکرد زمان و هزینه، از رویکرد مدیریت ارزش کسب شده استفاده می‌شود. تلفیق این رویکرد با مقوله منحنی‌های یادگیری و مدل‌سازی تأثیر آن در عملکرد و نیز توجه به تأثیر ریسک بر آن با بهره‌گیری از روش کالمن-فیلتر، از نوآوری‌های پژوهش حاضر است. تلفیق روش مدیریت ارزش کسب شده، منحنی‌های یادگیری و روش پیش‌بینی کالمن-فیلتر ابزاری کارآمد در پیگیری روند پیشرفت، آنالیز ریسک و پیش‌بینی اهداف عملکردی است. به منظور اعتبارسنجی پژوهش، دقت روش‌های مدیریت ارزش کسب شده، زمان‌بندی کسب شده و روش کالمن-فیلتر در مقایسه با روش پیشنهادی در مطالعه‌ای موردی بررسی شده است. نتایج پژوهش نشان می‌دهد روش پیش‌بینی تلفیقی برای ارزیابی عملکرد پروژه‌های دانش‌محور، کمترین متوسط درصد خطای پیش‌بینی عملکرد در پروژه مورد مطالعه است، درنتیجه می‌توان نتیجه گرفت که مدل پیشنهادی نتایج مطمئن‌تری در مقایسه با روش‌های راجح ارزیابی عملکرد ارائه می‌کند.

واژه‌های کلیدی: ارزیابی عملکرد پروژه، پیش‌بینی هزینه، تئوری منحنی یادگیری، مدیریت ارزش کسب شده.

تعیین می‌شود که برای عملکرد فنی و اهداف پروژه قابل ارزیابی هستند. این رویکرد مدل پشتیبان تصمیم‌گیری برای ارزیابی عملکرد پروژه، پایش مدام و پیشرفت، مدیریت ریسک‌ها و اقدامات اصلاحی است. در اینجا مدل‌های پشتیبان تصمیم‌گیری با هدف کمک به مدیران پروژه در فرایند تصمیم‌گیری عمومیت یافته‌اند. این سیستم مشخصه‌های تعاملی‌بودن، منعطف و قابل انطباقی دارد که به صورت خاص، برای پشتیبانی راه حل‌های مسئله و بهبود فرایند تصمیم‌گیری استفاده می‌شود. همچنین این رویکرد سیستمی هشداردهنده برای شناسایی تهدیدها و فرسته‌های پروژه است [۵].

هدف پژوهش حاضر، توسعه مدلی برای ارزیابی و پیش‌بینی عملکرد پروژه‌های دانش‌محور مبنی بر ریسک است. برای این منظور، ساختار عمومی مدیریت ارزش کسب شده (EVM) با ادغام منحنی‌های یادگیری توسعه می‌یابد تا شاخص‌های جدیدی برای ارزیابی عملکرد در

مقدمه

ارزیابی عملکرد پروژه به مجموعه اقداماتی اطلاق می‌شود که به منظور افزایش سطح استفاده بهینه از امکانات و منابع، برای دستیابی به اهداف پروژه به شیوه‌ای اقتصادی صورت می‌گیرد [۱]. در دو دهه اخیر پژوهشگران دانشگاهی به مقوله ارزیابی عملکرد توجه بسیاری داشته‌اند (شکری و همکاران، ۱۳۹۴). مدیران پروژه علاقه‌مندند عملکرد پروژه را در سطوح زمان و هزینه ارزیابی و پیش‌بینی کنند [۲]. یکی از متداول‌ترین روش‌های اندازه‌گیری عملکرد در طول زمان، رویکرد مدیریت ارزش کسب شده است [۳]. این مفهوم برگرفته از این تفکر است که هر فرایند، هزینه برنامه‌ریزی شده‌ای دارد که به آن ارزش گفته می‌شود. زمانی که این فرایند به موقع تکمیل شود، ارزش مربوط در پروژه حاصل خواهد شد که به آن ارزش کسب شده (EV^۱) گفته می‌شود [۴]. در این رویکرد، سطوح مطلوبی برای شاخص‌های هزینه و زمان

تئوری منحنی‌های یادگیری^۲ به طور گسترده در حوزه‌های مختلف کسب‌وکار از جمله علوم، فناوری، مهندسی و صنعت استفاده می‌شود [۷]. منحنی یادگیری نمایشی گرافیکی از افزایش یادگیری (محور عمودی) با افزایش تجربه (محور افقی) است. این منحنی برای موضوعی واحد نشان می‌دهد که چگونه با افزایش تجربه، یادگیری بهبود می‌یابد. یکی از قابلیت‌های منحنی‌های یادگیری، توانایی آن‌ها در پیش‌بینی زمان فعالیت‌ها و پیش‌بینی عملکرد در آینده است [۸]. در این منحنی، محور افقی می‌تواند نشانگر میزان کسب تجربه و محور عمودی نشان‌دهنده زمان انجام موقفيت‌آمیز فرایند باشد. منحنی‌های یادگیری بیانگر بهبود عملکرد فعلی و توسعه برنامه‌هایی برای بهبود بلندمدت است [۹]. علاوه‌بر این، منحنی یادگیری در تمامی سطوح فعالیت‌های پروژه از جزئی‌ترین تا کلی‌ترین آن‌ها قابلیت استفاده دارد [۱۰]. نتایج پژوهش‌ها نشان می‌دهد به کارگیری تکنیک‌های مدیریت و ارزیابی عملکرد به صورت یکپارچه می‌تواند مزایای بیشتری داشته باشد [۱۱]. در ادبیات پژوهش، مزایای حاصل از یکپارچه‌سازی روش مدیریت ارزش کسب‌شده با رویکرد اندازه‌گیری عملکرد مبتنی بر مدیریت ریسک تشریح شده است [۱۲]. همچنین بنا بر یافته‌های پژوهش‌های قبلی، موفقیت پروژه به دقت پیش‌بینی عملکرد آینده آن با توجه به وضعیت فعلی بسیار وابسته است [۲۸].

قالب زمان و هزینه ارائه شود. جنبه‌های نوآوری پژوهش حاضر را می‌توان به صورت زیر برشمرد:

- توسعه روش مدیریت ارزش کسب‌شده با درنظر گرفتن آنالیز ریسک پویا و آثار یادگیری؛
- استفاده از روش پیش‌بینی کالم‌فیلتر و اعمال منحنی یادگیری بر عملکرد پروژه به منظور برآورد زمان و هزینه.

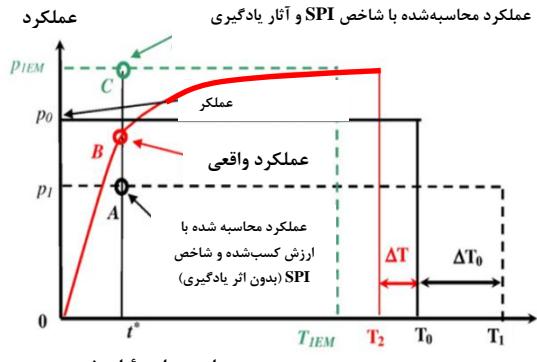
مرور ادبیات

در ادبیات پژوهش، بسیاری از مدل‌های پیش‌بینی عملکرد توسعه یافته‌اند (جدول ۱) که از جمله آن‌ها می‌توان به مدل‌های برازش منحنی‌های یادگیری با کمترین مربعات خط، مدل‌های رگرسیون چندمتغیره و مدل شبکه‌های عصبی اشاره کرد که معمولاً به عنوان ابزارهای تحلیلی در مدل پیش‌بینی استفاده می‌شوند [۶]. ربیعی و همکاران (۱۳۸۸) به مقایسه روش‌های پیش‌بینی برای تخمین هزینه تکمیل پروژه با رویکرد EVM پرداختند. در پژوهش مذکور، روش‌های پیش‌بینی هزینه تکمیل پروژه به دو دسته شاخص عملکردی، و رگرسیونی و سری زمانی تقسیم شده‌اند. برای مقایسه مدل‌ها، از خطاهای پیش‌بینی MAPE، MSE، MAD، روند صعودی یا نزولی مقدار درصد خطای دوره‌های مختلف و آنالیز واریانس استفاده شده است. در این میان، نتایج برخی مدل‌های رگرسیونی قابل اعتماد است.

جدول ۱. مروری بر مدل‌های ارزیابی عملکرد

محدودیت‌ها	رویکرد	ابعاد اندازه‌گیری عملکرد	مرجع	روش
نیاز به اعتبار تجربی دارد.	توسعه ساختار یکپارچه ارزیابی عملکرد و تصمیم‌گیری چندمعیاره اعمالیاتی	ارزش نگهداری و تعمیرات، هزینه‌های	[۱۳]	تحلیل شبکه‌ای ^۳
مدل کیفی و ساختار مفهومی ارائه شده و به توسعه شاخص‌های مناسب پرداخته نشده است.	توسعه ساختار مفهومی برای ارزیابی عملکرد پایدار	مالی، مشتری، فرایندهای داخلی، یادگیری و رشد	[۱۴]	کارت امتیازی متوازن
مدل پیشنهادی تنها به فعالیت‌های نیروی انسانی در صنعت ساخت پرداخته است.	استفاده از منحنی‌های یادگیری	هزینه و زمان	[۱۵]	منحنی‌های یادگیری
چارچوب مفهومی به اعتبار تجربی نیاز دارد.	مدیریت زمان کسب‌شده	هزینه و زمان	[۱۶]	مدیریت عملکرد و اندازه‌گیری ارزش مدت کسب‌شده ^۴
همه ذینفعان در نظر گرفته نشده‌اند.	تلقیق مدیریت ارزش کسب‌شده و ریسک	هزینه و زمان	[۱۲]	مدیریت ارزش کسب‌شده
برنامه عملی مدل به طور گسترده در دسترس نیست.	ارزیابی هزینه در قالب رویکرد مدیریت ارزش کسب‌شده	هزینه	[۱۷]	ارزیابی ثبات عملکرد
متمرکز بر پروژه	شبیه‌سازی	زمان و هزینه	[۱۸]	سیستم‌های هوشمند در سنجش عملکرد
پیاده‌سازی چارچوب به اندازه کافی توضیح داده نشده است.	مدیریت ارزش کسب‌شده	هزینه و زمان	[۵]	مدیریت ارزش کسب‌شده

ارزش کسب شده با ارزش برنامه ریزی شده و مورد انتظار برابر خواهد بود [۲۰]. همچنین دو مقوله «عملکرد غیرخطی» و «سطح اولیه تجربه نیروی انسانی» باید در روش ارزیابی عملکرد درنظر گرفته شوند، بهویله اگر آثار یادگیری به صورت معناداری در پروژه وجود داشته باشد [۱۹]. منحنی ترسیم شده در شکل ۱، مثالی از منحنی یادگیری است.



شکل ۱. توسعه مدل EVM مبتنی بر یادگیری [۱۹]

در مدل ارزیابی عملکرد از نمادگذاری زیر استفاده می شود:

EV_{EM} : ارزش کسب شده (هزینه کار انجام شده) که برابر است با سطح زیر منحنی خط مجانب p_{IEM} از لحظه $t = t^*$ تا زمان $t = t^*$

T_{IEM} : کوتاه ترین زمان ممکن برای اجرا.

نقطه A: عملکرد اولیه بدون تأثیرات یادگیری.

نقطه B: محدوده عملکرد واقعی را نشان می دهد.

نقطه C: بیشترین عملکرد بالقوه با یادگیری.

SPI_{EM} : شاخص عملکرد برنامه ای با توجه به ضریب تصحیح مربوط به شاخص اصلاحی عملکرد (PCI^k) محاسبه می شود.

$P_L(t)$: منحنی یادگیری.

t^* : زمان فعلی (زمان بررسی و سنجش عملکرد). معادله ۳ نمایش ریاضی از منحنی یادگیری است که در آن k ضریب منحنی یادگیری و p_{IEM} خط مجانب به منحنی یادگیری است. هرچه مقدار ضریب k (پارامتر تابع یادگیری) مقداری بزرگتر باشد، یادگیری در زمان طولانی تری انجام می شود و نرخ عملکرد کاهش می یابد. به عبارت دیگر، هرچه نرخ یادگیری یا همان k ، یعنی زمان لازم برای یادگیری کمتر باشد، یادگیری سریع تر انجام می شود. درنتیجه تخمین زمان

بیان مسئله و مدل سازی

در پژوهش حاضر، طراحی مدل مطلوب ارزیابی عملکرد با توجه به ریسک و یادگیری مدنظر است. در طراحی این روش ارزیابی عملکرد لازم است مدل یادگیری مناسب براساس تئوری منحنی یادگیری برای پروژه استفاده شود. همچنین جهت درنظر گرفتن ریسکها و انحرافات زمانی و هزینه‌ای، مدل تلفیقی EVM و مدل منحنی یادگیری به کار می‌رود. کاربرد اصلی پژوهش حاضر در ارزیابی عملیاتی پروژه‌های نوآواره و دانش‌محور مانند پروژه‌های پژوهش و توسعه با درنظر گرفتن آثار معنادار یادگیری نیروی انسانی بر سطح عملکرد و در شرایط وجود خطا در تخمین شاخص زمان و هزینه پروژه است. در این پژوهش، براساس مفاهیم رویکرد مدیریت ارزش کسب شده، شاخص عملکرد برنامه ای SPI با توجه به مدل منحنی یادگیری و نیز آثار ریسک برآورده می‌شود. این شاخص مبنای تخمین زمان و هزینه اتمام طرح خواهد بود.

تلفیق EVM و منحنی‌های یادگیری

براساس رویکرد EVM، مقدار عملکرد واقعی (p_1) براساس رابطه ۱ به دست می‌آید و مدت زمان پیش‌بینی فعالیت (T_1) نیز براساس رابطه ۲ محاسبه می‌شود. مقادیر p_0_{EM} و p_{IEM} نیز به ترتیب با مقدار عملکرد اولیه و مقدار عملکرد نهایی مبتنی بر یادگیری برابر است.

$$p_1 = SPI * p. \quad (1)$$

$$T_1 = \frac{T}{SPI} \quad (2)$$

یکی از پارامترهای منحنی یادگیری که در مدل استفاده می‌شود، حداقل سطح عملکردی یا به عبارت دیگر، خطوط مجانب به منحنی یادگیری (p_{IEM}) است. t_1 نشان‌دهنده مدت زمان آموزش و یادگیری اولیه پیش از شروع به کار و k ضریب منحنی یادگیری است که شبیه منحنی یادگیری (نرخ یادگیری) را تعیین می‌کند. براساس مقدار ارزش کسب شده (EV) در زمان t_1 ، تضمیم‌گیرنده می‌تواند مقداری را برای ارزش برنامه ریزی شده به دست بیاورد. با توجه به اینکه ارزش نهایی در زمان تکمیل با مقدار ارزش برنامه ریزی شده (PV) برابر است، می‌توان مقدار $PV(t)$ در زمان $t = T_2$ را برابر با مقدار ارزش برنامه ریزی شده قرار داد. با فرض آثار یادگیری و تأثیر آن بر تابع عملکرد می‌توان مدت زمان واقعی اتمام طرح (T_2) را برآورد کرد. به عنوان قاعدة کلی، در زمان خاتمه طرح،

$$\int_0^{t^*} p_{\text{IEM}}(1 - e^{-kt}) dt = PCI * p_{\text{IEM}} * t^* \quad (12)$$

با انتگرال‌گیری و ساده‌سازی می‌توان گفت:

$$kt^* + e^{-kt^*} - 1 = PCI * kt^* \quad (13)$$

به این ترتیب ضریب PCI به صورت زیر بدست می‌آید:

$$PCI = 1 + \frac{e^{-kt^*}}{kt^*} - \frac{1}{kt^*} \quad (14)$$

می‌توان به سادگی با انتگرال‌گیری ازتابع عملکرد حداکثری (p_{IEM}) و منحنی یادگیری ($P_L(t)$) به رابطه زیر رسید:

$$\int_{T_{\text{IEM}}}^{T_r} p_{\text{IEM}} dt = \int_{T_r}^{T_2} P_L(t) dt \quad (15)$$

با ساده‌سازی رابطه انتگرال‌گیری بالا و حذف p_{IEM} داریم:

$$KT_r + e^{-kT_r} = kT_{\text{IEM}} + 1 \quad (16)$$

با معلوم بودن ضریب مدل k در منحنی یادگیری در معادله بالا، تنها مقدار مجھول، متغیر T_2 (مقدار پیش‌بینی مدت‌زمان اجرا) است. ریشه‌های معادله بالا را می‌توان با استفاده از روش‌های تحلیل عددی بدست آورد. مقدار متغیر T_2 می‌تواند برآورده از زمان تکمیل طرح EDAC باشد.

تحلیل ضریب PCI

یکی از راه‌های برآورده ضریب k استفاده از آزمایش‌های گوناگون برای آزمون عملکرد نیروی انسانی برای انجام کاری مشخص است [۲۲]. در صورتی که آثار یادگیری حذف شود و مقدار k به بینهایت میل کند ($k \rightarrow \infty$) مقدار PCI برابر با ۱ خواهد شد. اگر مقدار ضریب تابع یادگیری برابر با $k=1$ باشد، آنگاه داریم:

$$PCI = 1 + \frac{e^{-t^*}}{t^*} - \frac{1}{t^*} < 1 \quad (17)$$

اگر مقدار k به صفر میل کند ($k \rightarrow 0$)، آنگاه مقدار شاخص اصلاح عملکردی PCI نیز به صفر میل خواهد کرد ($PCI \rightarrow 0$). توجه به مقادیر PCI و شاخص عملکرد برنامه‌ای می‌توان عملکرد پروژه را از نظر شاخص هزینه ارزیابی کرد؛ به طوری که به آثار منحنی‌های یادگیری در آن توجه شده باشد. با توجه به اینکه آثار ریسک هنوز در مدل لحاظ نشده است، باید رویکردی برای

انتهایی کوتاه‌تر از مقدار برنامه‌ریزی شده خواهد بود. منحنی‌های یادگیری انواع مختلفی دارند که برای شرح بیشتر می‌توان به پژوهشی از جابر و همکاران (۲۰۱۱) رجوع کرد [۲۱]. در میان مدل‌های مختلف برای یادگیری، توابع لجستیک و S-شکل رایج‌تر هستند.

$$P_L(t) = p_{\text{IEM}}(1 - e^{-kt}), \quad P_L(\cdot) = \cdot \quad (3)$$

دلیل نداشتن مقدار EV_{EM} ، مقدار اصلی SPI_{EM} را نمی‌توان از طریق رابطه زیر محاسبه کرد.

$$SPI_{\text{EM}} = \frac{EV_{\text{EM}}}{PV} \quad (4)$$

برای محاسبه SPI_{EM} باید از ضریب اصلاحی با عنوان شاخص اصلاحی عملکرد PCI استفاده کرد. در روابط بالا، PCI میزان کاهش یا افزایش کار ناشی از یادگیری را بیان می‌کند [۲۱]. اگر مقدار PCI مشخص باشد، رابطه بین شاخص اصلاحی عملکرد و SPI_{EM} به صورت زیر است:

$$SPI_{\text{EM}} = \frac{SPI}{PCI} \quad (5)$$

مقدار p_{IEM} نیز از طریق معادلات زیر محاسبه می‌شود:

$$p_{\text{IEM}} = \frac{SPI}{PCI} \quad (6)$$

مقادیر T_{IEM} و p_{IEM} به صورت زیر محاسبه می‌شوند:

$$p_{\text{IEM}} = SPI_{\text{EM}} * p. \quad (7)$$

$$T_{\text{IEM}} = \frac{T}{SPI_{\text{EM}}} \quad (8)$$

با استفاده از رابطه $SPI = \frac{EV}{PV}$ به معادله زیر می‌رسیم:

$$EV_{\text{EM}} = \frac{1}{PCI} \frac{EV}{PV} \quad (9)$$

با توجه به مفهوم تابع عملکرد، اگر سطح عملکرد به صورت ثابت و برابر با سطح حداکثری خود (p_{IEM}) باشد، آنگاه سطح زیر منحنی این تابع در زمان t^* به ازای سطح عملکرد p_{IEM} برابر با مقدار ارزش کسب شده است؛ بنابراین می‌توان معادله مربوط به مقدار ارزش کسب شده را به صورت زیر نوشت:

$$EV_{\text{EM}} = p_{\text{IEM}} * t^* \quad (10)$$

درنتیجه با ترکیب معادلات ۴ و ۹ داریم:

$$EV = EV_{\text{EM}} * PCI = p_{\text{IEM}} * t^* * PCI \quad (11)$$

زمان t^* با انتگرال‌گیری از تابع منحنی یادگیری (تابع غیرخطی عملکرد و محاسبه سطح زیر منحنی) محاسبه می‌شود:

می شود که منحنی پیشرفت تجمعی، از معادله پویای فضای حالت که پیشرفت واقعی را نشان می دهد، حاصل می شود. از آنجا که وضعیت و عملکرد آینده پژوهه به طور قطعی مشخص نیست و از انواع ریسک های زمانی و هزینه های تأثیر می پذیرد، عدم قطعیتی با عنوان خطای فرایند در سیستم در نظر گرفته می شود. هدف به کارگیری روش پیش بینی کالمن-فیلتر، برآورد نحوه پیشرفت فعالیتها و تخمین انحرافات میان مقادیر واقعی و برنامه ای در انتهای افق برنامه ریزی است. در دوره های زمانی مختلف $n = 1, 2, \dots, k$ مقادیر متغیرهای حالت براساس اطلاعات موجود، خطاهای اندازه گیری و خطای فرایند به روزرسانی می شود. کوواریانس خطا نیز معرف عدم قطعیت در تخمین متغیرهای حالت است. در اینجا متغیر حالت، بیانگر انحرافات زمانی و سرعت تغییرات آن است که به دلیل وجود شرایط ریسک و تأثیر یادگیری در پژوهه به وجود می آید. در اینجا، مرکز بر تخمین انحرافات یا واریانس زمانی (TV) است که اختلاف میان پیشرفت برنامه ریزی شده و عملکرد واقعی را نشان می دهد. در هر لحظه از زمان مانند t ، مقدار $TV(t)$ اختلاف بین زمان فعلی و زمان بندی کسب شده (ES) را نشان می دهد و از رابطه زیر محاسبه می شود [۲۸]:

$$TV(t) = t - ES(t) \quad (18)$$

پیش بینی شاخص های عملکردی در شرایط ریسک به کار گرفته شود. باید توجه داشت که پیش بینی عملکرد یک پژوهه می تواند با خطای برآورد و خطای اندازه گیری همراه باشد. درنتیجه باید مدلی به کار گرفته شود که تأثیر این خطاهای را بر نتایج پیش بینی شاخص های عملکردی لحاظ مدنظر قرار بگیرد. برای این منظور در پژوهش حاضر از روش پیش بینی کالمن-فیلتر استفاده شده است.

روش پیش بینی کالمن-فیلتر (KF)

کالمن-فیلتر یک روش پیش بینی بازگشتی کارا مبتنی بر یک فرایند تصادفی است که حالت آینده یک سیستم پویا را پیش بینی می کند [۲۴]. این الگوریتم برای تخمین دقیق حالت آینده سیستم پویا که در آن امکان رخداد خطاهای مربوط به فرایند و خطاهای اندازه گیری وجود دارد، به کار گرفته می شود. حالت سیستم در زمان k با دو نوع متغیر شامل متغیر حالت (\mathbf{x}_k) و کوواریانس خطا (\mathbf{P}_k) نشان داده می شود. مدل اندازه گیری با استفاده از مشاهدات جدید از داده های واقعی (مشاهدات) به دست آمده (\mathbf{z}_k ، داده های مقدماتی را به روزرسانی و حالت آینده سیستم را در مرحله بعدی $(k+1)$ پیش بینی می کند. به منظور اجرای روش کالمن-فیلتر در چارچوب مدیریت ارزش کسب شده فرض

جدول ۲. نمادگذاری متغیرها و اجزای مدل پیش بینی کالمن-فیلتر

اجزای مدل پیش بینی کالمن-فیلتر	نماد (روابط) در مدل
ماتریس کوواریانس خطای فرایند	Q_k
ماتریس کوواریانس خطای اندازه گیری	R_k
ماتریس انتقال	A_k
ماتریس مشاهدات	H
بهره کالمن در دوره زمانی k ام	K_k
بردار خطای فرایند تصادفی	w_{k-1}
مشاهدات جدید در دوره زمانی k ام	z_k
بردار خطای اندازه گیری تصادفی	v_k
متغیر مربوط به خطای اندازه گیری	r
واریانس خطای اندازه گیری	σ_v^2
مدل سیستم پویا	$x_k = A_k \cdot x_{k-1} + w_{k-1}, \quad A_k = \begin{bmatrix} 1 & \Delta T \\ 0 & 1 \end{bmatrix}; \quad w_{k-1} = \begin{bmatrix} 0 \\ w_{k-1} \end{bmatrix}$
مدل اندازه گیری	$z_k = Hx_k + v_k, \quad z_k = [z_k]; \quad H = \begin{bmatrix} 1 & 0 \end{bmatrix}; \quad v_k = [v_k]$
فرایند پیش بینی	$\hat{x}_k^- = A\hat{x}_{k-1}^+, \quad P_k^- = AP_{k-1}^+A^T + Q_{k-1}$
بهره کالمن ^۷	$K_k = P_k^- H^T (HP_k^- H^T + R_k)^{-1}$
فرایند به روزرسانی	$\hat{x}_k^+ = \hat{x}_k^- + K_k(z_k - H\hat{x}_k^-), \quad P_k^+ = [I - K_k H]P_k^-$

$$CF(t) = \frac{EDAC(t)}{PD} = \frac{1}{SPI_t(t)^{-1}} \quad (20)$$

اگر مقدار CF که براساس پیشرفت کار تا لحظه فعلی محاسبه می‌شود، بزرگ‌تر از ۱ باشد نشان می‌دهد طرح اولیه به احتمال زیاد با تأخیر به اتمام می‌رسد. از سوی دیگر اگر مقدار آن کمتر از ۱ باشد، احتمالاً زمان واقعی اتمام زودتر از زمان پیش‌بینی شده است. برای تخمین هزینه در زمان تکمیل، از روش رگرسیون غیرخطی استفاده می‌شود. برای این منظور با ترکیب اطلاعات ارزش برنامه‌ریزی شده PV و هزینه واقعی در طول زمان، مدل رشد طراحی می‌شود. سپس نتایج بدست آمده از این مدل در رابطه تخمین CEAC قرار می‌گیرد. گام‌های الگوریتم پیشنهادی برای برآورد هزینه در زمان تکمیل مبتنی بر مدل رشد لجستیک در ادامه تشریح شده است.

طراحی مدل رشد

در گام اول، باید مدل رشد غیرخطی مبتنی بر رگرسیون طراحی شود. فرم عمومی یکتابع هزینه رشد لجستیک در زمان t (تابع $C(t)$) به صورت زیر تعریف می‌شود.

$$C(t) = \frac{a}{1 + e^{(\beta - \gamma t)}} \quad (21)$$

متغیر پیش‌بینی t نشان‌دهنده زمان نرمال شده در بازه $[0, 1]$ است؛ به طوری که عدد ۱ بیانگر پیشرفت کامل یا همان زمان برنامه‌ریزی شده اتمام طرح (PD) است.

محاسبه مقدار برآورد هزینه در زمان تکمیل CEAC

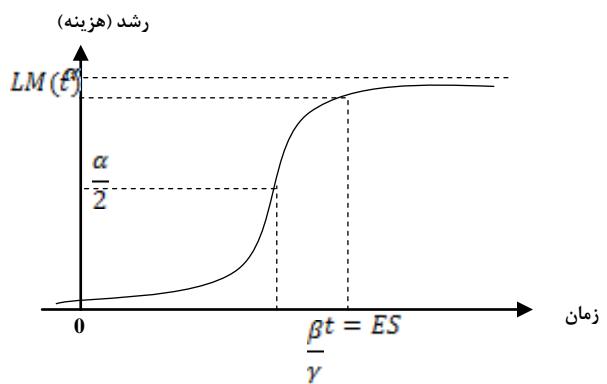
در پژوهش حاضر، برای محاسبه CEAC از معادله ۲۲ استفاده شد. در این معادله فرض می‌شود که مقادیر حاصل از مدل رشد (GM) هنگامی که طرح به طور کامل تکمیل شده است، بدست می‌آیند.

$$\begin{aligned} CEAC(t) &= AC(t) + \\ &\{GM(1..) - GM(t)\} * BAC \end{aligned} \quad (22)$$

ترکیب ES با معادله هزینه در زمان تکمیل CEAC بهمنظور بهبود دقت پیش‌بینی می‌توان به جای انتخاب افق زمان طولانی‌تر (زمان تکمیل طرح) از ترکیب مقادیر AC و ارزش کسب شده فعلی در هر زمان مانند t استفاده کرد؛ بنابراین در این مرحله، هزینه نهایی اتمام طرح، متاثر از

تخمین هزینه CEAC براساس مدل رشد لجستیک با توجه به شکل الگوی رشد S-شکل هزینه بر حسب زمان، از این مدل می‌توان بهمنظور پیش‌بینی و برآش منحنی‌های پیشرفت استفاده کرد.تابع رشد لجستیک (LM)^۴ یکی از مدل‌های رشد S-شکل است که به دلیل سادگی و قابلیت تحلیل‌پذیری آن به طور گسترده استفاده می‌شود [۲۹]. صورت عمومی تابع رشد لجستیک LM در معادله ۱۹ آمده است. در این رابطه منظور از a مقدار خط مجانب مدل و نشان‌دهنده هزینه نهایی در شرایطی است که زمان t به پی‌نهایت میل کند. پارامتر β معرف اندازه بودجه اولیه و γ پارامتر مقیاس است که بر نرخ رشد هزینه مؤثر است.

$$LM(t) = \frac{a}{1 + e^{(\beta - \gamma t)}} \quad (19)$$



شکل ۲. مدل رشد لجستیک

با توجه به شکل ۲ مشخص شده است که تابع رشد لجستیک نقطه عطفی بعد از گذشت ۵۰ درصد از رشد کل ($LM(t)=a/2$) در زمان ($t=\beta/\gamma$) است. در این نقطه، نرخ رشد تابع ($\alpha\gamma/4$) در بیشترین مقدار خود است. با توجه به رشد هزینه در طول زمان، مدل لجستیک LM توصیف مناسبی از روند رشد و افزایش عملکرد با توجه به رفتار هزینه دارد. مقدار برآورد شده EDAC در زمان t با نسبت مدت زمان برنامه‌ریزی شده (PD) به شاخص عملکرد برنامه‌ای ($SPI(t)$) در زمان t برابر است. با توجه به مفهوم زمان‌بندی کسب شده، مدل برآورد هزینه از نسبت معکوس شاخص عملکرد برنامه‌ای استفاده می‌کند. این نسبت معکوس فاکتور تکمیل طرح (CF)^۹ نامیده می‌شود:

با توجه به مقدار این شاخص، مدت اجرا در زمان تکمیل (EDAC) برآورد شده است.

$$\begin{aligned} EDAC_{KF/LC} &= \frac{PD}{SPI_{KF/LC}} = \frac{PD}{\frac{SPI_{KF}}{PCI_{LC}}} \\ &= \frac{PCI_{LC}}{SPI_{KF}} \cdot PD \end{aligned} \quad (26)$$

شاخص $CEAC$ در زمان $t = EDAC_{KF/LC}$ با توجه به رابطه ۲۸ محاسبه می‌شود. برای اساس، به کمک رابطه زیر، تخمین نهایی هزینه طرح در زمان تکمیل ($CEAC$) به صورت زیر خواهد بود:

$$\begin{aligned} CEAC &= AC(EDAC_{KF/LC}) + \\ &\{LM(CF(EDAC_{KF/LC})) - LM(EDAC_{KF/LC})\} * BAC \end{aligned} \quad (27)$$

$*BAC$

نتایج پژوهش

به منظور اعتبارسنجی رویکرد ارزیابی عملکرد، از پروژه دانشمحور در حوزه فناوری اطلاعات و ارتباطات استفاده شد. در جدول ۳، داده‌های جمع‌آوری شده از این پروژه و پارامترهای اساسی برای تجزیه و تحلیل اندازه‌گیری عملکرد آمده است. این اطلاعات مربوط به پروژه توسعه محصولی جدید مبتنی بر فناوری اطلاعات است.

جدول ۳. اطلاعات لازم برای ارزیابی عملکرد پروژه دانشمحور

مقدار	پارامتر
۰/۵	ضریب منحنی یادگیری k
۱۱۰.۰۰۰ دلار	بودجه برنامه‌ریزی شده BAC
۵۸۲ روز	مدت زمان برنامه‌ریزی شده (PD)
۰/۵ ماه هفتم	احتمال اولیه موقتیت (POS)
۹۵ درصد	زمان پیش‌بینی ^{۱۰} (زمان فعلی) سطح اطمینان ^{۱۱}

نتایج اولیه شاخص‌های عملکردی

در جدول ۴، مقادیر شاخص‌های عملکرد به دست آمده با استفاده از روش‌های مختلف پیش‌بینی ارائه شده است. در این جدول نتایج رویکرد سنتی مدیریت ارزش کسب شده و روش زمان‌بندی کسب شده، با روش پیش‌نهاudi (تلفیق تئوری منحنی یادگیری و روش کالمون-فیلتر) مقایسه شده است. نتایج به دست آمده نشان می‌دهد به دلیل تأثیر یادگیری و ریسک بر عملکرد، مقدار شاخص عملکرد برنامه‌ای اولیه (حاصل از مدل EVM) از ۹۵ درصد به مقدار ۳۸/۸ درصد

پیشرفت برنامه‌ای در هر لحظه از زمان مانند t برآورد می‌شود. برای این منظور، باید تخمین هزینه در زمانی مانند t که ارزش زمان‌بندی در آن حاصل می‌شود، قابل برآورد باشد. به عبارت دیگر، در اینجا هدف برآورد هزینه در زمان $t=ES$ است. درنتیجه مقدار ارزش کسب شده در انتهای طرح ($t=1$) با مقدار ارزش فاکتور تکمیل CF درتابع رشد جایگزین می‌شود. این اصلاح با استفاده از روش زمان‌بندی کسب شده ES برای تخمین شاخص هزینه (CEAC) به صورت زیر خواهد بود.

$$CEAC(t) = AC(t) + \{GM[CF(t)] - GM(t)\} * BAC \quad (23)$$

با توجه به اینکه در این پژوهش از مدل رشد لجستیک استفاده شده است، رابطه نهایی تخمین هزینه با جایگذاری تابع $LM(t)$ در رابطه ۲۳ به صورت زیر به دست می‌آید:

$$CEAC(t) = AC(t) + \{LM(CF(t)) - LM(t)\} * BAC \quad (24)$$

به طوری که مقدار t همان مقدار نرم‌الیزه شده زمان‌بندی کسب شده (ES) در بازه $[0,1]$ است.

برآورد نهایی شاخص‌های زمان و هزینه

در این گام، با تلفیق اثر ریسک و اثر یادگیری در قالب نمودارها و توابع یادگیری شاخص‌های کلیدی، عملکرد شامل برآوردهای مربوط به مدت اجرا در زمان تکمیل EDAC و نیز هزینه در زمان تکمیل CEAT به دست آمده است. ابتدا مدت اجرای طرح در زمان تکمیل تحت تأثیر ریسک ($EDAC_{KF}$) با استفاده از مدل کالمون-فیلتر SV برآورد می‌شود. سپس مقدار انحراف برنامه‌ای EV = PV-SV مقدار ارزش کسب شده EV برآورد می‌شود. در درنتیجه شاخص عملکرد برنامه‌ای پروژه دانشمحور به صورت زیر به دست می‌آید:

$$SPI_{KF} = \frac{PD}{EDAC_{KF}} \quad (24)$$

براساس ضریب اصلاح عملکرد PCI، مقدار شاخص عملکرد برنامه‌ای $SPI_{KF/LC}$ برآورد می‌شود.

$$SPI_{KF/LC} = \frac{SPI_{KF}}{PCI_{LC}} \quad (25)$$

شاخص‌های عملکردی شده است. برای این اساس، به میزان ۱۹/۳۳ درصد تخمین شاخص EDAC نسبت به مقدار اولیه آن افزایش یافته است.

رسیده که با کاهش ۱۱/۷ درصدی همراه بوده است. دلیل این تغییر ریسک‌های زمانی و تأثیرات یادگیری در طول اجرای طرح است که سبب معقول‌تر شدن تخمین

جدول ۴. مقایسه روش‌های مختلف پیش‌بینی عملکرد

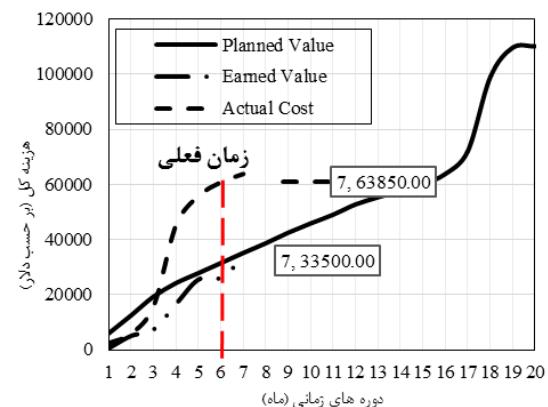
تلفیق تئوری منحنی یادگیری و روش کالمون-فیلتر	روش زمان‌بندی کسب شده ES	روش مدیریت ارزش کسب شده EVM
$\text{`SPI}_{\text{KF/LC}} = 83.8\%$	$\text{`SPI}_{\text{ES}} = 94\%$	$\text{SPI}_{\text{EV}} = 95\%$
$\text{EDAC}_{\text{KF}} = 699.21$ روز		$\text{`CPI}_{\text{EV}} = 52\%$
$\text{EDAC}_{\text{KF/LC}} = 694.55$ روز	$\text{EDAC}_{\text{ES}} = 622.42$ روز	$\text{EDAC}_{\text{EV}} = 582$ روز
$\text{CEAC}_{\text{KF/LC}} = 186000.1$ دلار		$\text{CEAC}_{\text{EV}} = 209974.4$ دلار

تخمین شاخص زمان EDAC، گراف احتمال موفقیت و پروفایل احتمال موفقیت آمده است. این نمودارها ابزاری مؤثر برای نمایش، تجزیه و تحلیل، تفسیر و ارزیابی نتایج پیش‌بینی عملکرد در شرایط ریسک و احتمالی هستند. در ادامه تجزیه و تحلیل احتمالی از شاخص‌های عملکرد زمانی به تفکیک ارائه می‌شود.

نمودار احتمال موفقیت

این نمودار اطلاعاتی مناسب درباره دقت برآورد و احتمال نهایی اتمام پروژه در مدت زمان از پیش تعیین شده به مدیر پروژه می‌دهد. این احتمالات با توجه به توابع توزیع چگالی احتمال و براساس تابع توزیع تجمعی آن به دست آمده‌اند. با توجه به نتایج شبیه‌سازی، در شکل ۴ منحنی‌های توزیع احتمال مقدم و مؤخر موفقیت پروژه آمده است که احتمال اتمام پروژه را در تاریخ مقرر نشان می‌دهند. توزیع احتمال مقدم برای پروژه براساس مدت زمان برنامه‌ریزی شده پروژه (به عنوان مقدار میانگین) و واریانس مورد انتظار که از طریق قضاوت مهندسی به دست می‌آید، محاسبه شده است. از سوی دیگر، توزیع احتمال مؤخر (برای برآورد شاخص EDAC) در طول اجرای پروژه برآورد شده است. منحنی‌های توزیع احتمالات مقدم ^{۱۲} و مؤخر ^{۱۳} احتمال خاتمه پروژه در مدت برنامه‌ریزی شده را نشان می‌دهند. توزیع مقدم قبل از اجرای پروژه محاسبه شده و بر پایه تجربیات و دیدگاه‌های کارشناسان است. توزیع مؤخر نیز توزیع احتمالات تخمین‌های آتی در طی فازهای اجرایی

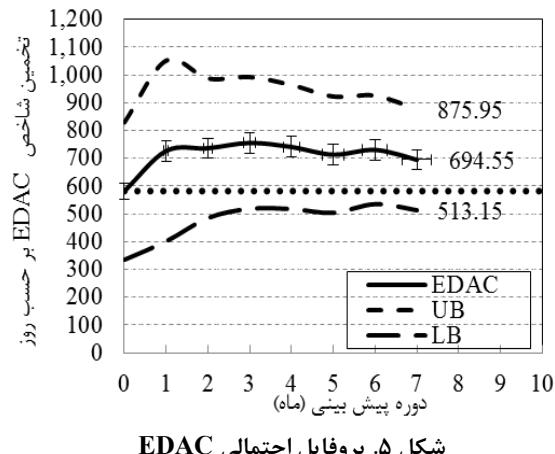
در شکل ۳، منحنی‌های ارزش کسب شده و هزینه واقعی در مقابل ارزش برنامه‌ای همچنین ارزش کسب شده و داده‌های واقعی در پایان ماه هفتم در این نمودار نشان داده شده است. در زمان فعلی، ارزش کسب شده، هزینه واقعی و ارزش برنامه‌ریزی شده به ترتیب ۳۵۱۶۶، ۳۳۵۰۰ و ۶۳۸۵۰ دلار است. روند این سه منحنی نشان می‌دهد پروژه در اجرای طرح تا زمان فعلی ($t_{\text{now}}=7$) بیش از هزینه برنامه‌ریزی شده، صرف مخارج طرح کرده و ارزش کسب شده مقداری کمتری از ارزش برنامه‌ریزی شده بوده است.



شکل ۳. ارزش کسب شده در مقابل ارزش برنامه‌ریزی شده

نتایج آنالیز ریسک و پیش‌بینی اهداف عملکردی در این بخش، نتایج آنالیز ریسک و پیش‌بینی‌های اهداف عملکردی در قالب سه نمودار، با عنوانین پروفایل احتمالی

کران‌های بالا و پایین مربوط به برآورد شاخص EDAC می‌تواند به طور مستقیم با استفاده از محاسبات روش کالمن-فیلتر و با توجه به ماتریس کوواریانس خطأ و پس از آن با تأثیر نتایج منحنی یادگیری برآورد شود. منحنی EDAC در شکل ۵ با خط تیره نمایش داده شده است. این منحنی نشان‌دهنده مدت زمان تخمین‌زدش شده برای شاخص EDAC با استفاده از پارامتر میانگینتابع توزیع احتمال مؤخر است. همان‌طور که مشاهده می‌شود، هرچه پیشرفت بیشتری در اجرای پروژه حاصل شود، منحنی‌های UB، UB و LB به یکدیگر نزدیک‌تر می‌شوند. همه نتایج مربوط به منحنی‌های UB و LB در سطح اطمینان موردنظر (۹۵ درصد) به دست آمده‌اند. براساس نتایج می‌توان از این نمودار به عنوان ابزاری کارآمد برای ایجاد هشدارهای به موقع در هنگام افت سطح عملکرد پروژه استفاده کرد.

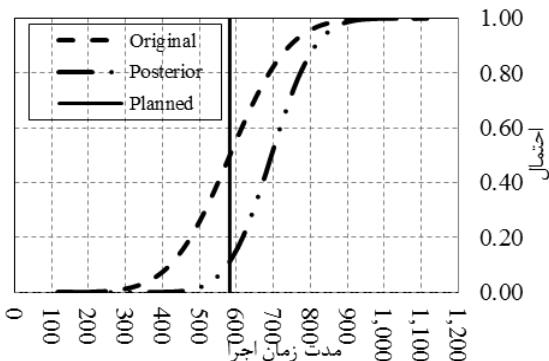


شکل ۵. پروفایل احتمالی EDAC

پروفایل احتمال موفقیت

پروفایل احتمال موفقیت، روند تغییرات مربوط به احتمال رسیدن به مقدار برنامه‌ریزی شده برای اهداف اولیه پروژه (زمان، هزینه) را نمایش می‌دهد (شکل ۶). این نمودار ابزار هشداردهنده‌ای به ازای سطح مشخصی از ریسک‌پذیری پروژه است. با توجه به شکل ۶، احتمال موفقیت از ۵۰ درصد در شروع پروژه به ۷ درصد در ماه ششم کاهش یافته است که نشان می‌دهد این پروژه به شدت از ریسک تأخیرات تأثیر پذیرفته است. پس از آن دوره، احتمال مشخصات موفقیت به ۱۱ درصد در ماه هفتم افزایش یافته است. در این دوره از زمان، وضعیت پروژه جلوتر از برنامه اولیه است و با احتمال ۱۱ درصد

پروژه و در زمان‌های مشخص را نشان می‌دهد. در مطالعه حاضر، فرض بر این است که واریانس توزیع احتمال مقدم و مؤخر یکسان است. در این مقاله همچنین واریانس مدت زمان اجرای پروژه با استفاده از رابطه برآورد سه نقطه‌ای (روش PERT) تعیین شده است. با توجه به EDAC شکل ۴، در سطح احتمال ۵۰ درصد، مقدار تخمین‌زدش شده در پایان ماه هفتم تقریباً ۶۹۵ روز است. برای اساس عملکرد برنامه‌ای پروژه در مقایسه با عملکرد مورد انتظار در طرح اولیه تقریباً ۱۱۳ روز تأخیر است و با توجه به روند پیشرفت کنونی، احتمال موفقیت به ۱۱ درصد تقلیل پیدا کرده است. با توجه به بدترین سناریوی ممکن، تخمین زمان اتمام طرح نیز ۸۹۵.۷۵ روز است.

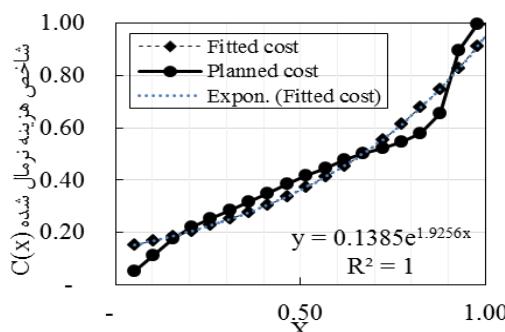


شکل ۶. نمودار احتمال موفقیت پروژه در مطالعه موردي

EDAC احتمالی تخمین شاخص زمان

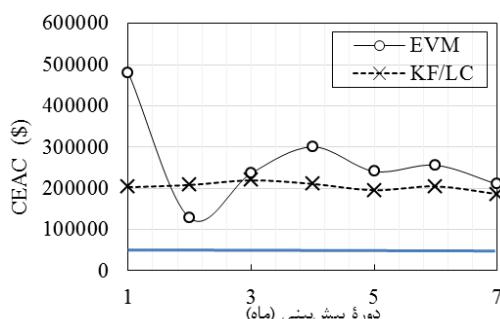
در این بخش، نتایج و نمودارهای پروفایل احتمالی تخمین شاخص زمان EDAC به دست آمده از محاسبات مدل کالمن-فیلتر و منحنی یادگیری بحث شده است. این پروفایل شامل سه منحنی، حد بالا (UB)، حد پایین (LB) و مقدار پیش‌بینی است. این منحنی‌ها روند تخمین‌های احتمالی انجام شده برای اهداف عملکردی از شروع پروژه تا زمان پیش‌بینی (زمان فعلی) را نشان می‌دهند. حدود بالا و پایین براساس سطح اطمینان تعیین شده توسط تصمیم‌گیرنده (۹۵ درصد) تعیین می‌شوند. این سه منحنی، محدوده تحت کنترل در نزدیکی مقدار برنامه‌ریزی را نشان می‌دهد و می‌توان از آن‌ها به عنوان ابزارهایی برای دریافت هشدارهای زودهنگام از انحرافات غیرقابل‌کنترل در آینده و تعیین اقدامات اصلاحی به موقع استفاده کرد.

مطابق شکل ۷ منحنی‌های هزینه برنامه‌ریزی شده و تابع هزینه برآش شده نمایش داده شده‌اند. منحنی برآش هزینه در زمان تکمیل (به عنوان متغیر پاسخ) با ورودی زمان (به عنوان متغیر پیش‌بینی کننده مدل) برآش شده است.



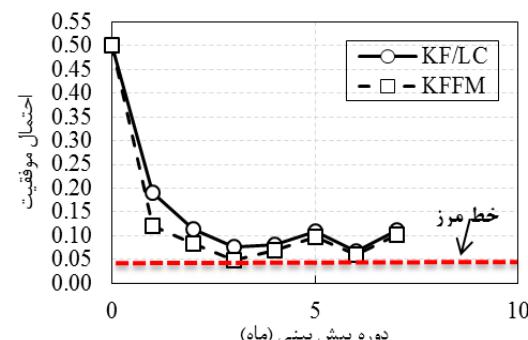
شکل ۷. برآش شاخص هزینه پروژه در طول زمان

منحنی برآش شده تناسب خوبی با هزینه‌های واقعی و ارزش برنامه‌ریزی شده دارد. با توجه به ویژگی‌های معادله ۲۹، نقطه عطف زمانی رخ می‌دهد که پیشرفت زمانی پروژه ۵۰ درصد است. در این زمان، رشد هزینه حدود ۳۵ درصد از کل بودجه پیش‌بینی شده BAC است. با توجه به نتایج، پس از ۷ ماه از شروع اجرای پروژه، حدود ۷۶ درصد آن تکمیل شده و هزینه تجمعی، ۵۸ درصد از کل بودجه اولیه (BAC) است. پیش‌بینی شاخص CEAC با روش‌های EVM و روش پیشنهادی KF/LC (تل斐ق رویکرد منحنی یادگیری و روش کالمن فیلتر) در طول دوره‌های زمانی مختلف در شکل ۸ آمده است. براساس نتایج به دست آمده، مقدار شاخص هزینه در دوره‌های زمانی اولیه در روش EVM نوسانات بیشتری از تخمین روش پیشنهادی KF/LC دارد و به تدریج نتایج دو روش به یکدیگر نزدیک‌تر شده‌اند.



شکل ۸. پیش‌بینی شاخص CEAC در دوره‌های زمانی گوناگون

طرح در زمان مقرر تکمیل می‌شود. براین‌اساس مدل‌های پیش‌بینی تصمیم‌گیرنده می‌توانند در زمان مناسب اقدامات اصلاحی را صورت دهند که سبب کاهش زمان‌های تأخیر و جلوگیری از افزایش هزینه می‌شود. مطابق نتایج به دست آمده، اجرای پروژه مورد مطالعه تا مرز هشدار پیش‌رفته و در ماه هفتم نیز احتمال موفقیت پروژه افزایش یافته است.



شکل ۶. احتمال موفقیت پروژه در دوره‌های زمانی مختلف

ارزیابی شاخص عملکرد هزینه

همان‌طور که پیش از این ذکر شد، دقت و صحت پیش‌بینی شاخص هزینه CEAC مبتنی بر مدل رگرسیون در مقایسه با رویکردهای مبتنی بر شاخص (مانند شاخص CPI) بیشتر است. در این بخش، این ادعا آزموده شده و به تحلیل نتایج به دست آمده پرداخته شده است. ابتدا با استفاده از روش برآش غیرخطی مبتنی بر رگرسیون، پارامترهای مربوط به مدل رشد لجستیک به دست آمده است. به کمک نرم‌افزار MINITAB نیز مدل تابع هزینه بر حسب زمان براساس معادله رشد لجستیک و تحلیل رگرسیون غیرخطی به صورت زیر حاصل شده است:

$$LM(t) = \frac{104.68}{1 + e^{(6.627 - 1.934t)}} \quad (28)$$

براساس مدل برآش شده فوق، نتایج ارزیابی عملکرد هزینه براساس مدل پیش‌بینی رگرسیون و پارامترهای مربوطه در معادله ۲۹ آمده است.

جدول ۵. نتایج پیش‌بینی هزینه

تحمیل هزینه در نتایج پیش‌بینی هزینه	هزینه واقعی در نتایج ارزیابی عملکرد	
CF	AC(x)	CEAC(x)
۱/۳۷	۱۸۶۰۰۰ دلار	۶۳۸۵۰

مقادیر برنامه ریزی شده دارد. این مقادیر بیشتر از آنکه از مقدار اندکی داده واقعی گزارش شده در ماههای اولیه تأثیر بپذیرد، بیشتر از برنامه اولیه پیروی می کند؛ زیرا نمی توان تنها با اطلاعات عملکرد پروژه در ماه اول برای ۲۰ ماه آینده به درستی تصمیم گیری کرد. در روش پیشنهادی در این مقاله KF/LC، طی فرایند ارزیابی عملکرد، به تدریج با پیشرفت برنامه تأثیر استفاده از داده های واقعی در پیش‌بینی شاخص عملکرد بیشتر می شود و بالعکس تأثیر مقادیر برنامه ریزی روی نتایج مدل کاهش می یابد.

این نمودار نشان دهنده اختلاف مقادیر پیش‌بینی از مقدار برنامه ریزی شده است که این اختلاف مربوط به فرض اولیه رویکرد EVM در پیش‌بینی آتی، مبنی بر ثابت بودن سطح عملکرد (یکسان بودن عملکرد آینده با عملکرد گذشته) است. روش EVM در پیش‌بینی شاخص عملکرد زمانی، بسیار پر نوسان است و انحرافات بسیاری از مقدار برنامه ریزی دارد. همچنین نتایج دقت پایین این روش را در مقایسه با روش پیشنهادی KF/LC نشان می دهد. مقادیر پیش‌بینی، فاصله نزدیک و نوسان تقریباً متعادلی با

جدول ۶. نتایج مدل برآورد هزینه برای مطالعه موردی پروژه

دوره های زمانی (ماه)	مدل EVM	نتایج مدل برآورد هزینه برای مطالعه موردی پروژه				
		داده های برازش شده	داده های واقعی		هزینه واقعی (نرمال شده)	X
پیش‌بینی	LM(x)	X			هزینه واقعی (دلار) AC	رویکرد ES (روز)
۱		۰/۰۰۹۸	۰/۱۵	۰/۰۵	۰/۰۵	۲/۴۰۰
۲		۰/۰۰۳۱	۰/۱۷	۰/۱	۰/۱۱	۵/۸۵۳
۳		۰/۰۰۱۳	۰/۱۹	۰/۱۵	۰/۱۸	۱۵/۷۳۳
۴		۰/۰۰۱۹	۰/۲۱	۰/۲۱	۰/۲۲	۴۵/۱۶۷
۵		۰/۰۰۶۳	۰/۲۳	۰/۲۶	۰/۲۵	۵۵/۷۸۳
۶		۰/۰۰۱۱۹	۰/۲۵	۰/۳۱	۰/۲۹	۶۰/۷۸۳
۷		۰/۰۰۱۷۳	۰/۲۸	۰/۳۶	۰/۳۲	۶۳/۸۵۰
۸		۰/۰۰۱۹۶	۰/۳۱	۰/۴۱	۰/۳۵	۱۳۱
۹		۰/۰۰۲۲۲	۰/۳۴	۰/۴۶	۰/۴۹	-
۱۰		۰/۰۰۱۷۹	۰/۳۷	۰/۵۲	۰/۴۲	-
۱۱		۰/۰۰۱۰۳	۰/۴۱	۰/۵۷	۰/۴۵	-
۱۲		۰/۰۰۰۵۲	۰/۴۶	۰/۶۲	۰/۴۸	-
۱۳		.	۰/۵	۰/۶۷	۰/۵	-
۱۴		۰/۰۰۱۰۵	۰/۵۶	۰/۷۲	۰/۵۲	-
۱۵		۰/۰۰۴۷	۰/۶۱	۰/۷۷	۰/۵۵	-
۱۶		۰/۰۰۹۷۷	۰/۶۸	۰/۸۲	۰/۵۸	-
۱۷		۰/۰۰۸۸۸	۰/۷۵	۰/۸۸	۰/۶۵	-
۱۸		۰/۰۰۵۱۱	۰/۸۳	۰/۹۳	۰/۹	-
۱۹		۰/۰۰۶۸۷	۰/۹۱	۰/۹۸	۱	-
۲۰		۰/۰۰۰۵	۱/۰۱	۱	۱	-

زمان بندی کسب شده به ترتیب از طریق معادلات ۳۰ و ۳۲ انجام می شود.

$$EDAC_{EVM} = \frac{PD}{SPI} \quad (29)$$

$$SPI_{ES}(t) = \frac{ES(t)}{t} \quad (30)$$

$$EDAC_{ES} = \frac{PD}{SPI(t)} \quad (31)$$

شکل ۹ پیش‌بینی شاخص EDAC را در طول دوره‌های زمانی گوناگون برای روش‌های مختلف تخمین زمان نشان می‌دهد. براین اساس، در ماه هفتم، برخلاف

اعتبار سنجی رویکرد ارزیابی عملکرد پیشنهادی در این بخش، به منظور اعتبار سنجی مدل ارزیابی عملکرد پیشنهادی، مقایسه‌ای بین آن و سایر روش‌های رایج اندازه‌گیری و پیش‌بینی عملکرد زمان و هزینه ارائه می‌شود. یکی از روش‌های شناخته شده در برآورد زمان، روش مسیر بحرانی (CPM^{۱۴}) است [۳۱]. شاخص EDAC با استفاده از روش CPM با توجه به داده‌های واقعی و پیشرفت فیزیکی هر فعالیت از طرح محاسبه می‌شود [۳۲]. همچنین برآورد شاخص زمان EDAC به کمک روش‌های مدیریت ارزش کسب شده و روش

(KF/LC) نتایج مطمئن‌تری از پیش‌بینی شاخص عملکرد زمان در مقایسه با روش‌های رایج پیش‌بینی عملکرد مانند EV و ES نشان می‌دهد. به‌منظور مقایسه دقیق‌تر این روش‌ها، درصد خطای پیش‌بینی برای شاخص EDAC، درصد خطای پیش‌بینی شده با مدل پیشنهادی و مقدار متناظر آن برای روش مسیر بحرانی $EDAC_{CPM}$ به‌کمک رابطه زیر محاسبه شده است:

$$PE = \left| \frac{EDAC_{KF/LC} - EDAC_{CPM}}{EDAC_{CPM}} \right| * 100 \quad (۳۲)$$

شاخص $EDAC_{KF/LC}$ مدت‌زمان تخمین‌شده با استفاده از ترکیب مدل کالمن-فیلتر و مدل منحنی پیش‌بینی است. شاخص $EDAC_{CPM}$ نیز برآورد مدت‌زمان طرح توسط روش مسیر بحرانی CPM است. متوسط درصد خطای روش‌های پیش‌بینی عملکرد زمانی در مقایسه با روش CPM در دوره‌های زمانی مختلف در

ممکن است مدل پیش‌بینی مبتنی بر CPM تخمین‌های دقیق‌تری را از روش‌های دیگر ارائه کند.

روش سنتی EVM، مقادیر پیش‌بینی فاصله بسیار نزدیکی با مقدار برنامه‌ریزی شده دارد و این مقادیر بیشتر از آنکه از داده‌های واقعی گزارش شده تأثیر بپذیرد، از برنامه مبنا پیروی می‌کند. نتایج به‌دست‌آمده را می‌توان بدین صورت تفسیر کرد که روش فیلتر-کالمن از هر دو اطلاعات برنامه‌ریزی شده و واقعی استفاده می‌کند و خطاهای اندازه‌گیری را نیز در فرایند ارزیابی عملکرد درنظر می‌گیرد.

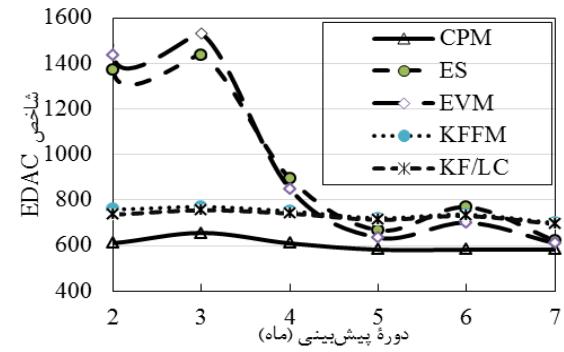
روش‌های EVM، CPM و KF به تأثیر یادگیری بر عملکرد توجهی ندارند. در این میان، مدل پیش‌بینی KF/LC هم‌زمان تأثیر ریسک و یادگیری را در فرایند ارزیابی عملکرد مدل‌سازی کرده است. با توجه به شکل ۹، پیش‌بینی مدل‌های EVM و ES دقت‌تری از رویکرد KF/LC دارد که با کمترین مجموع مربعات خطای همراه است. درنتیجه، براساس این مقایسه می‌توان نتیجه گرفت که رویکرد تلفیقی منحنی یادگیری و روش کالمن-فیلتر جدول ۷ آمده است. باید توجه داشت که روش CPM عملکرد زمان را در سطح فعالیت‌ها برآورد می‌کند؛ بنابراین

جدول ۷. مقایسه روش‌های ارزیابی عملکرد

نوع پیش‌بینی (%)	خطای پیش‌بینی عملکرد درصد				شاخص EDAC				نوع پیش‌بینی (%)
	KFFM (%)	EVM (%)	ES (%)	KF/LC	KFFM	EVM	ES	CPM	
۲۲/۵۴	۳۰/۹۳	۹۵۸/۷۸	۹۵۸/۷۸	۷۲۷	۷۷۶	۶۲۷۹	۶۲۷۹	۵۹۳	۱
۲۴/۱۵	۲۸/۰۸	۱۳۰/۸۸	۱۴۲/۵۵	۷۳۶	۷۶۰	۱۳۶۹	۱۴۳۸	۶۱۱	۲
۲۷/۳۷	۲۹/۹۲	۱۴۲/۴۸	۱۵۸/۳۰	۷۵۵	۷۷۰	۱۴۳۸	۱۵۳۲	۶۵۶	۳
۲۴/۹۲	۲۶/۶۹	۵۰/۹۹	۴۳/۳۷	۷۴۱	۷۵۱	۸۹۵	۸۵۰	۶۱۰	۴
۲۰/۲۶	۲۱/۵۴	۱۲/۶۱	۷/۱۲	۷۱۳	۷۲۱	۶۶۸	۶۳۵	۵۸۲	۵
۲۳/۱۶	۲۴/۲۰	۲۹/۶۷	۱۸/۱۵	۷۳۰	۷۳۷	۷۶۹	۷۰۱	۵۸۲	۶
۱۷/۱۲	۱۷/۹۱	۴/۹۶	۳/۰۳	۶۹۵	۶۹۹	۶۲۲	۶۱۱	۵۸۲	۷
۱۷/۰۴	۱۷/۶۲	۱۸/۹۸	۱۲/۶۲	۶۹۴	۶۹۸	۷۰۶	۶۶۸	۵۸۸	۸
۲۰/۴۸	۲۱/۰۴	۲۱/۸۹	۲۳/۰۳	۷۱۴	۷۱۸	۷۲۳	۷۳۰	۶۱۵	۹
۲۱/۸۹	۲۴/۲۱	۱۵۲/۳۶	۱۵۱/۱۸۸					متوجه درصد خطای پیش‌بینی	
۰/۰۳	۰/۰۵	۳/۰۷	۳/۰۸					انحراف استاندارد خطای پیش‌بینی	

پروژه‌ها مبتنی بر رویکرد مدیریت ارزش کسب شده نادیده گرفته شده‌اند. مزایای عملی استفاده از مدل رگرسیون پیشنهادی ارتباط معناداری بین داده‌های موجود (گذشته) با داده‌های برنامه‌ریزی شده (آینده) برقرار می‌کند. در حالی که رویکرد سنتی EVM به طور مشخص تنها بر داده‌های عملکرد تاریخی (قبلی) متکی است و از پیش‌بینی وضعیت آتی پروژه و بروز انحرافات محتمل در آینده برآورده نمی‌کند. در پژوهش حاضر، این رابطه میان گذشته، حال، و عملکرد آینده پروژه به کمک اجرای مدل رشد لجستیک محقق شد. در بخش اعتبارسنجی، دقت روش‌های EVM، KF/LC و روش پیش‌بینی تلفیقی ارزیابی عملکرد KF/LC در دوره‌های زمانی متعددی بررسی شد. نتایج مقایسه به خوبی نشان می‌دهد در مطالعه موردی، روش پیش‌بینی تلفیقی ارزیابی عملکرد KF/LC کمترین متوسط درصد خطأ را دارد، درنتیجه در مسئله حل شده، روش پیشنهادی نتایج مطمئن‌تری در مقایسه با روش‌های EVM و KF ارائه می‌کند. ذکر این نکته ضروری است که تعمیم نتایج این پژوهش برای همه پروژه‌های دانش‌محور، نیازمند آزمایش مدل روی چندین پروژه مختلف دانش‌محور و مقایسه نتایج مربوط است. این موضوع می‌تواند در پژوهش‌های آتی مدنظر پژوهشگران قرار بگیرد. از جمله سایر زمینه‌های مطالعات آتی می‌توان به موارد زیر اشاره کرد: درنظرگرفتن سایر مدل‌ها و توابع یادگیری در مدل ارزیابی عملکرد، توسعه مدل تخمین ریسک با استفاده از شبکه احتمال بیزی برای توانمندسازی مدیران پروژه در پیش‌بینی احتمال دقیق شکست پروژه‌های دانش‌محور از جمله پروژه‌های پژوهش و توسعه، استفاده از مدل‌های شبکه عصبی برای پیش‌بینی و مقایسه با رویکرد پیشنهادی و درنظرگرفتن تغییرات عملکرد هزینه در طول چرخه عمر پروژه و پیش‌بینی هزینه در زمان تکمیل در مدل پیش‌بینی.

مطابق نتایج جدول ۷، مقادیر پیش‌بینی دو روش KF و مدل پیشنهادی KF/LC تقریباً نزدیک به هم است. با توجه به شکل ۴، اگر در ماه چهارم تأثیر یادگیری را در نظر گرفتند نگیریم (با توجه به اینکه در آستانه هشدار قرار داریم) باید اقدامات اصلاحی لازم انجام شود که این تصمیمی بحرانی و کلیدی است. احتمال موفقیت برای پروژه با درنظر گرفتن تأثیر یادگیری مقدار بالاتری از مدل‌هایی دارد که تأثیر یادگیری را بر عملکرد نادیده گرفته‌اند؛ یعنی نیازی به عکس العمل عجولانه مدیریتی درباره اقدامات پاسخ به ریسک نیست و با ادامه روند فعلی، احتمال رسیدن به مقدار برنامه‌ریزی شده همچنان در حد قابل قبول و بازه اطمینان مورد نظر قرار دارد.



شکل ۹. پیش‌بینی شاخص EDAC در طول دوره‌های زمانی گوناگون نتیجه و جمع‌بندی

روش‌های رایج برای ارزیابی عملکرد پروژه‌ها در سطح عملیاتی، از جمله مدیریت ارزش کسب شده، رویکردهای قطعی هستند. درنتیجه ممکن است قادر به توصیف پیچیدگی ذاتی و ریسک‌های مرتبط در پیش‌بینی عملکرد طرح‌های نوآورانه نباشند. در این مطالعه، روش ارزش کسب شده با توجه به آثار یادگیری بر عملکرد برای پروژه‌های دانش‌محور در شرایط ریسک توسعه داده شد. این آثار تاکنون در ارزیابی عملکرد

منابع

1. ربیعی، ایمان و همکاران (۰)، «به کارگیری و مقایسه روش‌های پیش‌بینی جهت تخمین هزینه تکمیل پروژه در روش ارزش حاصله»، نشریه مهندسی صنایع، ۱۳۹۰، شماره ۴۵، صص ۱۴۵-۱۵۷.
2. شکری، مهنوش؛ جهانگشای رضائی، مصطفی و ایزدبخش، حمیدرضا (۰)، «ارائه مدل جامع ارزیابی عملکرد در محیط رقابتی با رویکرد ترکیبی تحلیل پوششی داده‌ها، کارت امتیازی متوازن و تئوری بازی‌ها (مطالعه موردی: شرکت‌های سیمان)»، نشریه مهندسی صنایع، ۱۳۹۴، شماره ۴۹، صص ۴۵-۵۴.

3. Neely, A., Gregory, M., and Platts, K. (1995). "Performance Measurement System Design: A Literature Review and Research Agenda", International Journal of Operations and Production Management, Vol. 15, No. 4, PP. 80-116.
4. Rubio, J., Muñoz, J., and Otegi, J. (2015). Engineering Projects Assessment Using Earned Value Management with Performance Indexes Evaluation and Statistical Methods, In Project Management and Engineering, Springer PP. 61-72.
5. Vanhoucke, M., (2013). Earned Value Management, In Project Management With Dynamic Scheduling. 2013, Springer. P. 217-240.
6. Fleming, Q. W., and Koppelman, J. M. (2000). Earned Value Project Management, Project Management Institute.
7. Chen, H. L., Chen, W.T. and Lin, Y. L. (2016). "Earned Value Project Management: Improving the Predictive Power of Planned Value", International Journal of Project Management, Vol. 34, No. 1, PP. 22-29.
8. Wong, P.S., On Cheung, S., and C. (2007). "Hardcastle, Embodying Learning Effect in Performance Prediction", Journal of Construction Engineering and Management, Vol. 6, No. 133, PP. 474-482.
9. Badiru, A. B., and A. O. (2009). "Ijadiuola, Half-Life Theory Of Learning Curves For System Performance Analysis", Systems Journal, IEEE, Vol. 3, No. 2, PP. 154-165.
10. Hinze, J., and Olbina, S. (2009). "Empirical Analysis of the Learning Curve Principle in Prestressed Concrete Piles", Journal of Construction Engineering and Management, Vol. 5, No. 135, PP. 425-431.
11. Farghal, S. H., and Everett, J. G. (1997). "Learning Curves: Accuracy in Predicting Future Performance", Journal of Construction Engineering and Management, Vol. 1, No. 123, PP. 41-45.
12. Anzanello, M. J., and Fogliatto, F. S. (2011). "Learning Curve Models And Applications: Literature Review and Research Directions", International Journal of Industrial Ergonomics, Vol. 41, No. 5, PP. 573-583.
13. Laihonen, H., (2015). "Performance Improvement in Twenty-First Century Organizations: Models, Tools, Techniques", Measuring Business Excellence, Vol. 19, No. 3, PP. 1-8.
14. Shah, A. H. (2014). Examining the Perceived Value of Integration of Earned Value Management with Risk Management-Based Performance Measurement Baseline, 2014, Capella University.
15. Van Horenbeek, A., and Pintelon, L. (2014). "Development of a Maintenance Performance Measurement Framework—Using the Analytic Network Process (ANP) for Maintenance Performance Indicator Selection", Omega, Vol. 42, No. 1, PP. 33-46.
16. Yahanpath, N., and Islam, M. A Conceptual Framework to Incorporate 'Risk Perspective' into the Balanced Scorecard: Towards a Sustainable Performance Measurement System. Available At SSRN 2474481, 2014.
17. Malyusz, L., and Pem, A. (2014). "Predicting Future Performance by Learning Curves", Procedia-Social and Behavioral Sciences, No. 119, PP. 368-376.
18. Khamooshi, H., and Golafshani, H. (2014). "EDM: Earned Duration Management, a New Approach to Schedule Performance Management and Measurement", International Journal of Project Management, Vol. 6, No. 32, PP. 1019-1041.
19. Kim, B. C. (2015). "Probabilistic Evaluation of Cost Performance Stability in Earned Value Management", Journal of Management in Engineering, Vol. 32, No. 1, PP. 401-502.
20. Iranmanesh, S. H. and Hojati, Z. T. (2015). "Intelligent Systems in Project Performance Measurement and Evaluation", In Intelligent Techniques in Engineering Management, Springer. PP. 581-619.
21. Plaza, M., And Turetken, O. (2009). "A Model-Based DSS for Integrating the Impact of Learning in Project Control", Decision Support Systems, Vol. 47, No. 4, PP. 488-499.
22. Wilson, B., Frolick, M., and Ariyachandra, T. (2013). "Earned Value Management Systems: Challenges And Future Direction", Journal of Integrated Enterprise Systems, Vol. 4. No. 1, PP. 1-9.
23. Jaber, M. Y. (2011). Learning Curves: Theory, Models, and Applications, CRC Press.
24. Adler, P. S., and Clark, K. B. (1991). "Behind the Learning Curve: A Sketch of the Learning Process", Management Science, Vol. 37, No. 3, PP. 267-281.

- 25.Argote, L., (1996). "Organizational Learning Curves: Persistence, Transfer And Turnover", International Journal of Technology Management, Vol. 11, No. 7 and 8 PP. 759-769.
- 26.Paliwal, K., KALMAN FILTERING. 1987.
- 27.Siu, N. (1994). "Risk Assessment for Dynamic Systems: An Overview", Reliability Engineering & System Safety, Vol. 1, No. 1, PP. 43-73.
- 28.Juang, J. N. et al. (1993). "Identification of Observer/Kalman Filter Markov Parameters-Theory and Experiments. Journal of Guidance", Control, and Dynamics, Vol. 16, No. 2, PP. 320-329.
- 29.Kalman, R. E. (1960). "A New Approach to Linear Filtering and Prediction Problems", Journal of Basic Engineering, Vol. 1, No. 82, PP.33-45 .
- 30.Kim, B. C., and Reinschmidt, K. F. (2010). "Probabilistic Forecasting of Project Duration Using Kalman Filter and the Earned Value Method", Journal of Construction Engineering and Management, Vol. 8, No. 136, PP. 834-843.
- 31.De Marco, A., and Narbaev, T. (2013). "Earned Value-Based Performance Monitoring of Facility Construction Projects", Journal of Facilities Management, Vol. 11, No. 1, PP. 69-80.
- 32.De Marco, A., Briccarello, D., and Rafele, C. (2009). "Cost and Schedule Monitoring of Industrial Building Projects: Case Study", Journal of Construction Engineering and Management, Vol. 9, No. 135, PP. 853-862.
- 33.Hammad, M. W., Abbasi, A., and Ryan, M. J. (2016). "Developing a Novel Framework to Manage Schedule Contingency Using Theory of Constraints and Earned Schedule Method", Journal of Construction Engineering and Management, Vol. 144, No. 4, PP. 18-40.
- 34.Nasr, W., Yassine, A., and Kasm, O. A. (2016). "An Analytical Approach to Estimate the Expected Duration and Variance for Iterative Product Development Projects", Research in Engineering Design, Vol. 1, No. 27, PP. 55-71.

واژه های انگلیسی به ترتیب استفاده در متن:

- 1.Earned Value
- 2.L-Curve
- 3.Analytic Network Process
- 4.Earned Duration Management
- 5.Performance Correction Index
- 6.Kalman Filter
- 7.Kalman Gain
- 8.Logistic Model
- 9.Completion Factor
- 10.Time of Forecasting
- 11.Confidence Level
- 12.Prior Probability Distribution
- 13.Posterior Probability Distribution
- 14.Critical Path Method