

طراحی کنترل کننده حداقل واریانس با استفاده از مدل VARX

یوسف علیپوری^۱، جواد پشتان^۲^۱ دانشجوی دکتری مهندسی برق، گروه کنترل، دانشگاه علم و صنعت ایران، alipouri_yousef@elec.iust.ac.ir^۲ دانشیار، دانشکده مهندسی برق، گروه کنترل، دانشگاه علم و صنعت ایران، jposhtan@iust.ac.ir

(تاریخ دریافت مقاله ۱۳۹۰/۸/۳، تاریخ پذیرش مقاله ۱۳۹۰/۹/۳۰)

چکیده: در بسیاری از کاربردهای صنعتی رسیدن به حداقل واریانس در خروجی تضمین کننده کارایی سیستم و موجب بهره وری بالا و کاهش مصرف انرژی است. از این رو، موضوع حداقل واریانس موضوعی مهم در مهندسی کنترل محسوب می شود. از نظر تئوری کنترل حداقل واریانس کنترل بهینه ای است که می تواند حداقل واریانس ممکن را تضمین کند. با این وجود، استفاده از این کنترل کننده با محدودیت هایی همراه است که مهمترین این محدودیت ها، نیاز کنترل کننده به مدلی دقیق از سیستم و اغتشاش است. مدل سازی سیستم های چند ورودی - چند خروجی (MIMO) به علت وجود وابستگی بین حلقه ها به سادگی نوع تک ورودی - تک خروجی (SISO) نیست. از طرف دیگر وجود اغتشاشات بر این پیچیدگی می افزاید. در این مقاله از مدل VARX (Vector ARX) برای شناسایی همزمان سیستم و اغتشاش استفاده شده است. سپس مدل بدست آمده اساس کار طراحی کنترل کننده حداقل واریانس قرار گرفته است. استفاده از مدل شناسایی شده VARX (با استفاده از داده های معمول از کار سیستم) برای طراحی کنترل کننده، روش پیشنهادی را برای کاربردهای صنعتی مناسب می سازد. روش پیشنهاد شده بر روی سیستم آزمایشگاهی ۴ تانک، که سیستمی غیرخطی است، به صورت عملی امتحان شده است. نتایج این تحقیق نشان می دهند که با استفاده از این نوع مدل می توان کنترل کننده حداقل واریانس برای سیستم MIMO طراحی کرد که به مدل دقیق از سیستم نیاز نداشته باشد و با این وجود، دقت آن در رسیدن به حداقل واریانس در مقایسه با روش دقیق اما پیچیده و مبتنی بر مدل ماتریس اینترکتو، قابل قبول باشد. به علاوه، دقت روش پیشنهادی (مبتنی بر VARX) در رسیدن به حداقل واریانس، نسبت به روش مشابه تحلیل سری زمانی چند متغیره (مبتنی بر VAR) نیز برتری دارد.

کلمات کلیدی: کنترل کننده حداقل واریانس، مدل VARX، مدل سازی سیستم و اغتشاش، روش سری های زمانی، سیستم ۴ تانک.

Designing Minimum Variance Controller using VARX Model

Yusef Alipouri, Javad Poshtan

Abstract: In most industrial applications, attaining minimum output variance certifies the efficiency of system and results in increasing productivity and decreasing energy consuming. Therefore, minimum variance index is considered as one of the main subjects in control engineering field. A minimum variance controller is an optimal controller that provides (theoretically) the minimum possible variance. Designing this controller, however, requires exact models of both the system and disturbance. Due to existence of interactions among loops, modeling MIMO systems is often complicated. Existence of disturbance is another reason for this complication. In this paper, in order to avoid the need for an analytical model of system, VARX model has been used to simultaneous identification of the plant and disturbance. Then, the estimated model is used for designing a minimum variance controller. In this method, operating data of inputs and outputs of the system are the only requirements for identification of the VARX model. The proposed method has been tested on an experimental benchmark such as a four-tank system which has a nonlinear

behavior. The investigation results show that a minimum variance controller can be designed, based on an identified VARX model, for a MIMO system, without any need for an exact model of the system, while at the same time, capable of providing an acceptable minimum variance compared to that precisely obtained using the model-based "Interactor-Matrix" method.

Keywords: Minimum variance controller, VARX model, Modeling plant and disturbance, Time series method, Quadruple-tank benchmark.

۱- مقدمه

هدف اصلی در مهندسی کنترل طراحی کنترل کننده‌ای است که موجب تولید خروجی با بهترین کیفیت و کمترین هزینه با در نظر گرفتن محدودیت‌های موجود شود. طراحی، تنظیم و اجرای کنترل کننده قدم اصلی در این عرصه است. چندین معیار مثل معیار حداقل واریانس و بسیاری از معیارهای عملکردی دیگر هم‌چون زمان جهش، درصد فراجهش و خطای ماندگار برای ارزیابی عملکرد کنترل کننده معرفی شده‌اند. پرکاربردترین این معیارها در محیط صنعتی، معیار حداقل واریانس است. نتیجه تحقیق [۱] اهمیت این معیار را بیشتر نمایان می‌کند. در این تحقیق بیان شده است که معیار مینیمم واریانس حدود ۶۰٪ از CPM (تعیین بهره‌وری حلقه) استفاده شده در صنعت را به خود اختصاص داده است. از بین معیارهای مطرح شده، معیار واریانس خروجی بسیار مرتبط با کیفیت محصول تولیدی و مصرف انرژی است. این معیار پایداری کیفیت محصول را تضمین می‌کند، بنابراین در بسیاری از کاربردهای صنعتی هدف کاهش میزان نوسانات در خروجی است.

اغتشاشات تصادفی مانع از حذف کامل تغییرات و به صفر رساندن نوسانات در خروجی می‌شوند از این رو مسئله اساسی در بررسی مسئله حداقل واریانس تعیین میزان حداقل واریانس قابل دسترسی (معیار حداقل واریانس) است. به عبارت دیگر با لحاظ کردن اثر نویز و اغتشاش تا چه میزان نوسانات در خروجی را می‌توان کاهش داد. بهترین روش در این زمینه، روشی است که اطلاعات کمتری از سیستم را نیاز داشته باشد و بتواند با تحلیل داده‌های حلقه بسته میزان حداقل واریانس را تعیین کند. هر روشی که بتواند با اطلاعات کمتر و در عین حال با دقت بیشتری معیار حداقل واریانس را تعیین کند از اولویت بیشتری برخوردار است. عملی بودن روش‌ها در محیط‌های صنعتی محدودیت دیگری است، بنابراین روش‌های پیشنهاد شده باید قابلیت پیاده سازی در محیط صنعتی را نیز دارا باشند.

در معیار حداقل واریانس هدف رسیدن به حداقل واریانس ممکن در خروجی است از این رو تحلیل اثرات اغتشاش و نویز چالش اصلی می‌باشد. واریانس سیگنال خروجی $y(k)$, $k=1, \dots, N$ به صورت (۱) تعریف می‌شود.

$$\sigma_y^2 = \frac{1}{N-1} \sum_{k=1}^N (y(k) - \bar{y})^2, \quad \bar{y} = \frac{1}{N} \sum_{k=1}^N y(k) \quad (1)$$

در رابطه (۱)، $\bar{y}$ میانگین داده‌های خروجی، N تعداد کل نمونه‌ها و $y(k)$ نمونه k ام خروجی است. برای سیستم‌های با چند خروجی واریانس کل برابر حاصل جمع واریانس تک تک حلقه‌ها تعریف می‌شود. پایه و اساس معیار حداقل واریانس (شاخص هریس) از شروع نظریه کنترل کننده حداقل واریانس در سال ۱۹۷۰ توسط آستروم و بکس [۲]، جنکینس^۱ [۳] شروع شد. در این نظریه با دانستن مدل سیستم و مدل اغتشاش می‌توان کنترلی طراحی نمود که منجر به حداقل واریانس شود. نشان داده شده است که این کنترل کننده در چه شرایطی حداقل واریانس ممکن را تولید می‌کند [۴]. با وجود اینکه سال‌هاست از معرفی این کنترل کننده گذشته، اما هنوز این روش با چندین مشکل اساسی روبه‌روست. این روش به مدل دقیقی از سیستم و اغتشاش نیاز دارد و تولید سیگنال‌های کنترلی خشنی می‌کند که محرک‌ها توانایی اجرای آن‌ها را ندارند. این مشکلات محققان را بر آن داشت که به سراغ روش‌هایی که بتوانند این مشکلات را تقلیل دهند، باشند. مهمترین این مشکلات، نیاز این کنترل کننده به اطلاعات کامل از سیستم و اغتشاش است. مدل سازی سیستم و اغتشاش پیچیدگی‌های خاص خود را دارد زیرا که بدست آوردن مدل سیستم برای سیستم‌های چند ورودی-چندخروجی کار ساده‌ای نیست. وجود اغتشاشات بزرگ نیز بر مشکلات مدل سازی می‌افزاید. از طرف دیگر در صنعت روش‌هایی مورد نیاز است که بتوانند بدون نیاز به اطلاعات سیستم و نویز در مورد حالات بهینه تصمیم‌گیری کنند.

برای تعیین حداقل واریانس چندین روش (علاوه بر کنترل کننده حداقل واریانس) مطرح شده است که روش ماتریس اینترکتور^۲ [۵] و روش مبتنی بر تحلیل سری زمانی چند متغیره [۶] از روش‌های شاخص در این زمینه هستند. در این دو روش دیگر نیاز به اعمال کنترل کننده برای یافتن حداقل واریانس نیست و با استفاده از خروجی سیستم و مدل دقیق از سیستم می‌توان حداقل واریانس را تخمین زد. روش سری زمانی مشابه روش ماتریس اینترکتور بدون استفاده از کنترل کننده مقدار بهینه حداقل واریانس را تخمین می‌زند. روش مبتنی بر تحلیل سری زمانی چند متغیره با استفاده از داده‌های خروجی سیستم، مدل سازی و تحلیل مدل بدست آمده، به مقدار حداقل واریانس می‌رسد. این روش در سال ۱۹۷۸ توسط

¹ Box and Jenkins

² interactor

سیستم و اغتشاش می توان استفاده کرد. یکی از روش های موجود در مدل کردن سیستم های چند ورودی-چند خروجی استفاده از روش های تک ورودی - تک خروجی است یعنی استفاده از چندین مدل ARMAX جدا از هم است [۱۶]. این روش ساده بوده اما دقت بسیار کمی دارد. مدل کردن سیستم چند ورودی-چند خروجی به روش تک ورودی-تک خروجی نه تنها وابستگی بین حلقه ها را نادیده می گیرد بلکه موجب می شود که برای هر حلقه کنترلی، کنترل کننده ای جدا طراحی و استفاده شود. مطمئناً بهترین روش برای شناسایی و کنترل سیستم MIMO نگاه به آن به صورت چند ورودی-چند خروجی و بدون پیش فرض جداسازی حلقه ها است. روش دیگر بدست آوردن ماتریس تابع تبدیل سیستم و اغتشاش یا استفاده از فضای حالت است. محاسبه ماتریس تابع تبدیل نیز پیچیدگی های خاص خود را دارد از این رو در این نوع مدل سازی معمولاً توابع تبدیل با درجات کم (۱ یا ۲) در نظر گرفته می شود که خود موجب کاهش دقت می شود. این مدل معمولاً از اطلاعات فیزیکی حاکم بر سیستم بدست می آید. باید توجه داشت که معادلات فیزیکی برای بسیاری از سیستم ها قابل دسترس نیست و علاوه بر این در بدست آوردن چنین معادلاتی فرض ها و تقریب های فراوانی استفاده می شود. برای مدل سازی سیستم های غیر خطی چند ورودی-چند خروجی مشکلات حادث می شود. معمول ترین روشی که برای این نوع سیستم ها وجود دارد شبکه عصبی [۱۷]، روش های فازی [۱۸ و ۱۹ و ۲۰] و روش های NARMAX [۲۱] است. این مدل ها به صورت برخط باید قادر به مدل کردن دقیق سیستم باشند. حتی اگر فرض کنیم این بخش با دقت قابل انجام باشد، این روش ها با یک مشکل دیگر مواجه می شوند. در این مدل ها رابطه مستقیم ورودی ها و خروجی های سیستم مشخص نیست و بنابراین طراحی کنترل کننده حداقل واریانس نمی تواند به آسانی انجام گیرد.

در روش پیشنهاد شده در این مقاله نوع توسعه یافته روش ARX برای سیستم چند ورودی-چند خروجی پیشنهاد شده است. هدف اصلی در روش پیشنهادی افزایش دقت به همراه عملی تر ساختن روش کنترل کننده حداقل واریانس برای سیستم های چند ورودی-چند خروجی است. در این روش جدا کردن حلقه ها لازم نیست و از طرفی دیگر نیاز به حذف کردن یا جدا کردن اطلاعات اغتشاش از داده ها نمی باشد و اغتشاشات به همراه و همزمان با سیستم شناسایی می شوند. در این روش تنها به داده های معمول حلقه مورد نیاز است دارد و نیازی به باز کردن حلقه و انجام تست های دیگر بر روی سیستم وجود ندارد. این ویژگی موجب می شود که کار روزانه حلقه و سیستم متوقف نشود که می تواند برای کاربردهای صنعتی بسیار حائز اهمیت باشد. در روش پیشنهاد شده در این مقاله تنها کافیت که از ورودی و خروجی سیستم نمونه برداری شده تا داده های حاصل شده از آن توسط مدل VARX تحلیل شود. سپس با استفاده از مدل بدست آمده کنترل کننده حداقل واریانس طراحی می شود. دقت این مدل بیشتر از ماتریس سیستم، فضای حالت و روش های تک متغیره است. به علاوه، با وجود اینکه VARX یک مدل خطی است، اما توانایی مدل

دورس [۶] معرفی گردید. ویژگی این روش در این است که نیاز به هیچ اطلاعاتی از سیستم ندارد. در واقع می توان گفت که این روش تنها روشی است که هیچ اطلاعاتی از سیستم و اغتشاش را نیاز ندارد و حتی به باز کردن حلقه هم نیاز نیست و می توان آن را جزء عملی ترین روش های ارائه شده در این زمینه دانست اما سال ها بعد معلوم گردید که این روش یک مشکل اساسی دارد و آن دقت روش است. بدلیل استفاده نکردن از مدل سیستم و اغتشاش در محاسبات این روش با مشکل تخمین مقدار دقیق حداقل واریانس روبه رو بود. با وجود این مشکل، این روش تا به امروز استفاده شده و تحقیقات زیاد بر روی آن انجام گرفته و این بدلیل عملی بودن روش در محیط های صنعتی بوده است. از اواسط سال ۱۹۹۰ تحقیقات به سمت تعیین حداقل واریانس سیستم MIMO کشیده شد. در سال ۱۹۹۷ موضوعی با نام ماتریس اینترکتور توسط هانگ^۱ [۵] مطرح شد که اساس کار شاخص عملکرد چندورودی-چند خروجی قرار گرفت. این روش برای جبران نواقص موجود در روش مبتنی بر تحلیل سری زمانی چند متغیره مطرح شد. به کمک این روش دقت تعیین شاخص مینیمم واریانس افزایش می یابد ولی پیچیدگی روش نیز به مراتب بیشتر می شود نشان داده شده است که روش ماتریس اینترکتور روشی بسیار دقیق در تخمین مقدار حداقل واریانس است ولی این روش چندین مشکل اساسی دارد از جمله ۱) این روش به مدلی دقیق از سیستم نیاز دارد ۲) کنترل کننده ای که بتواند حداقل واریانس را تولید کند را معرفی نمی کند ۳) نیاز به محاسبات پیچیده و وقت گیر زیادی دارد (چندین الگوریتم برای بدست آوردن ماتریس اینترکتور معرفی شده است) [۷-۹]. روش محاسبه وابسته به مدل سیستم است بنابراین پیاده سازی روش های مبتنی بر ماتریس اینترکتور در محیط صنعتی بسیار مشکل خواهد بود. تعیین مقادیر این ماتریس نیز به چالشی بزرگ در تعیین شاخص حداقل واریانس تبدیل شده است. از این رو تلاش های فراوان صورت گرفت تا بتوان محاسبه این ماتریس را تا حد ممکن کاهش داد یا به طور کلی حذف کرد [۱۰-۱۵] که مطمئناً حذف آن به کاهش دقت منجر خواهد شد. این مشکلات باعث شد که این روش چندان عملی نگردد و چندان استفاده ای از آن در صنعت صورت نگیرد. امروزه در بحث حداقل واریانس محققان به دنبال روشی هستند که کمترین نیاز را به ماتریس اینترکتور داشته باشد و در عین حال دقیق بوده و قابلیت اجرا در محیط صنعتی را داشته باشد. برای اجتناب از محاسبه ماتریس اینترکتور یکی از موثرترین راه ها تقویت کردن روش های کنترل کننده حداقل واریانس و روش مبتنی بر تحلیل سری زمانی چند متغیره و تلاش برای برطرف کردن ضعف آن هاست.

مشکل اصلی اکثر روش های پیشنهاد شده برای تعیین حداقل واریانس نیاز داشتن به مدل دقیق از سیستم و اغتشاش است. برای سیستم های تک ورودی-تک خروجی روش های مدل سازی و شناسایی متنوع هستند، به عنوان مثال در سیستم SISO از مدل های خطی ARMAX برای مدل سازی

¹ Huang

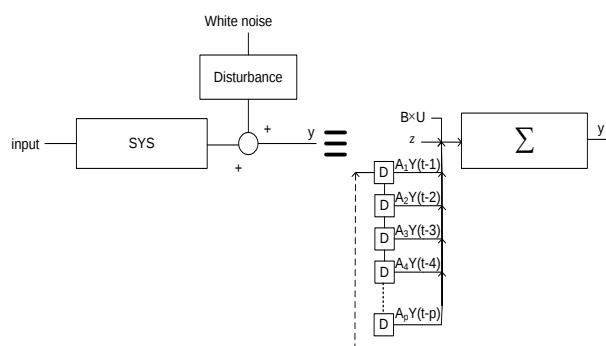
$$\begin{aligned} \underline{Y}(t) &= \sum_{i=1}^p A_i \underline{Y}(t-i) + \underline{z} + \underline{\varepsilon}(t) = A_1 \underline{Y}(t-1) + A_2 \underline{Y}(t-2) + \dots \\ &\quad + A_p \underline{Y}(t-p) + \underline{z} + \underline{\varepsilon}(t) \end{aligned}$$

$$A_i = \begin{bmatrix} a_{i1}^i & \dots & a_{in}^i \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{i1}^i & \dots & a_{nn}^i \end{bmatrix}, \quad \underline{Y}(t) = \begin{bmatrix} y_1(t) \\ \vdots \\ y_n(t) \end{bmatrix} \quad (6)$$

$$\underline{\varepsilon}(t) = \begin{bmatrix} e_{11}(t) & \dots & e_{n1}(t) \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ e_{1n}(t) & \dots & e_{nn}(t) \end{bmatrix}, \quad \underline{z} = \begin{bmatrix} z_1 \\ \vdots \\ z_n \end{bmatrix}$$

در (۶) پارامترهای: p درجه مدل، n تعداد سری، z_i مقدار متوسط سری (اگر میانگین سری حذف نشده باشد) و $\underline{Y}(t)$ برداری از مقادیر خروجی-ها در لحظه t و $\underline{\varepsilon}(t)$ خطای مدل سازی در لحظه t هستند. a_{jk}^i پارامترهای ثابت و مجهول مدل هستند که مقادیر آنها باید توسط الگوریتم مناسب تعیین گردد [۲۲ و ۲۳].

مدل VARX نوع توسعه یافته و چندمتغیره ARX است که برای مدل سازی سیستم های چند ورودی-چندخروجی به تازگی بکار گرفته شده است [۲۴-۲۸]. در این نوع مدل، سیستم اصلی به همراه اغتشاش وارد شده به آن با استفاده از مدل VARX مدل می شود (شکل ۱).



شکل ۱: مدل VARX برای مدل سازی همزمان سیستم و اغتشاش

شکل (۱) ورودی ها و خروجی های مدل VARX را نمایش می دهد که جهت مدل سازی توأم سیستم و اغتشاش استفاده شده است.

مشابه مدل VAR می توان مدل VARX را به صورت زیر تعریف کرد.

$$\underline{Y}(t) = \sum_{i=1}^p A_i \underline{Y}(t-i) + \sum_{i=0}^d B_i \underline{U}(t-i) + \underline{z} + \underline{\varepsilon}(t) = A_1 \underline{Y}(t-1) + \dots + A_p \underline{Y}(t-p) + B_1 \underline{U}(t-1) + \dots + B_d \underline{U}(t-d) + \underline{z} + \underline{\varepsilon}(t) \quad (7)$$

این مدل مشابه مدل VAR است (رابطه ۶) و فقط قسمت ورودی به آن اضافه شده است.

از ویژگی های اصلی مدل VARX می توان به این موارد اشاره کرد که این مدل وابستگی موجود در سیستم چند ورودی-چند خروجی را نیز مدل می کند، توانایی مدل کردن برخی سیستم های غیر خطی را، اگر به خوبی شناسایی شده باشد، را دارد، اما از طرف دیگر این مدل دارای پارامترهای مجهول فراوانی است. اگر درجه مدل ۳۰ و تعداد خروجی ها ۵ باشد در این صورت باید مقادیر ۷۵۵ پارامتر به صورت دقیق تخمین زده شوند. تخمین دقیق پارامترهای این نوع مدل را مشکل اصلی استفاده از آن می-

کردن سیستم های غیر خطی را اگر به خوبی شناسایی شده باشد را دارد. در این مدل، رابطه بین ورودی ها و خروجی ها به صورت مستقیم تعریف می شود بنابراین طراحی کنترل کننده نیز به سادگی ممکن می شود. در این مقاله فرض می شود اغتشاشات با دامنه بزرگ بر سیستم اثر می گذارند و عملکرد حلقه را شدیداً تحت تاثیر خود قرار می دهند. همچنین فرض شده است که هیچ اطلاعاتی از اغتشاشی که بر سیستم اثر می گذارد در دسترس نیست.

در ادامه، مدل VARX توضیح داده خواهد شد. در قسمت ۳ روش مبتنی بر تحلیل سری زمانی چند متغیره به طور خلاصه معرفی خواهند شد. در قسمت ۴ کنترل کننده حداقل واریانس به کمک مدل VARX بدست خواهد آمد. در فصل ۵ شبیه سازی و نتایج حاصل از امتحان کنترل کننده بر روی سه سیستم معیار خطی و سیستم معیار غیر خطی آزمایشگاهی ۴ تانک ارائه خواهد شد. در فصل آخر نتیجه گیری از کل مطالب ارائه خواهد شد.

۲- مدل VAR/VARX

مدل های VAR و VARX توسعه یافته مدل های تک متغیره AR و ARX هستند. مدل AR برای مدل کردن سری های زمانی و مدل ARX برای مدل کردن سیستم ها استفاده می شود. مدل ARX را می توان به صورت باز شده در رابطه (۲) مشاهده کرد.

$$y(t) + a_1 y(t-1) + \dots + a_p y(t-p) = b_1 u(t-1) + \dots + b_d u(t-d) + e(t) \quad (2)$$

که $e(t)$ نویز سفید است که بیانگر خطای مدل سازی نیز می باشد، p و d به ترتیب حداکثر درجه تاخیر خروجی و ورودی در مدل هستند. b_i و a_i ضرایب ثابت مجهول هستند. ماتریس ضرایب $A(q)$ ، $B(q)$ را می توان به صورت رابطه (۳) تعریف کرد.

$$\begin{aligned} A(q)y(t) &= B(q)u(t) + e(t) \\ A(q) &= 1 + a_1 q^{-1} + \dots + a_p q^{-p} \\ B(q) &= 1 + b_1 q^{-1} + \dots + b_d q^{-d} \end{aligned} \quad (3)$$

این مدل دارای پارامترهای مجهولی است که مقادیر آن ها باید توسط الگوریتم مناسبی تخمین زده شود.

$$\theta = [a_1 \quad a_2 \quad \dots \quad a_p \quad b_1 \quad \dots \quad b_d]^T \quad (4)$$

اگر در مدل ARX ورودی u حذف شود مدل AR بدست خواهد آمد.

$$y(t) + a_1 y(t-1) + \dots + a_p y(t-p) = e(t) \quad (5)$$

اگر در رابطه (۵) ضرایب مجهول a_i به ماتریس های مجهول A_i و داده های $y(t)$ به بردار $\underline{Y}(t)$ تبدیل شود آنگاه مدل AR به مدل VAR توسعه می یابد. رابطه (۶) مدل VAR را نمایش می دهد [۶].

روش ماتریس اینترکتور روشی است که نیاز به مقدمه و توضیحات اولیه دارد بنابراین از توضیحات بیشتر در مورد این روش اجتناب می کنیم در صورت نیاز به مرجع [۹ و ۷ و ۸] رجوع شود.

۴- طراحی کنترل کننده حداقل واریانس

برای رسیدن به حداقل واریانس باید رابطه (۱۲) حداقل گردد.

$$J = E \left\{ \left[r - \underline{Y}(t) \right]^2 \right\}, \quad 1 \leq t \leq t_{total} \quad (12)$$

در این رابطه r بیانگر ورودی مناسبت t_{total} بیانگر کل زمان نمونه برداری شده است. در کنترل کننده رگولاتوری ورودی مبنا صفر فرض می شود بنابراین خواهیم داشت:

$$J = E \left\{ \underline{Y}^2(t) \right\}, \quad 1 \leq t \leq t_{total} \quad (13)$$

حال می توان از مدل شناسایی شده VARX (رابطه (۹)) برای رسیدن به حداقل واریانس استفاده کرد.

$$\min_{u(t)} J(t) = \min_{u(t)} E \left\{ \underline{Y}^2(t) \right\} \\ = \min_{u(t)} E \left\{ \left[\phi(q^{-1}) \underline{Y}(t-1) + B(q^{-1}) \underline{U}(t-1) + \underline{z} + \underline{\varepsilon}(t) \right]^2 \right\} \quad (14)$$

برای حداقل ساختن تابع هزینه فوق می توان سیگنال کنترل را به صورت زیر بدست آورد.

$$\underline{U}(t) = -B(q^{-1})^{-1} \times [\phi(q^{-1}) \underline{Y}(t) + \underline{z}] \Rightarrow \min_{u(t)} J(t) = E \left\{ \underline{\varepsilon}^2(t) \right\} \quad (15)$$

بنابراین $\underline{U}(t)$ (سیگنال کنترلی) بدست آمده می تواند موجب کم شدن نوسانات خروجی شود هر چند این نوسانات به دلیل وجود ترم نویز $\underline{\varepsilon}(t)$ نمی تواند به طور کامل حذف شود. طبق رابطه (۱۵) کمترین واریانسی که در خروجی می توان رسید برابر با واریانس خطای تخمین است.

فرض می کنیم (۱۶) رابطه گسسته حاکم بر دینامیک سیستم باشد که G و G_d توابع تبدیل مربوط به ورودی و اغتشاش هستند.

$$\underline{Y}(t+1) = G \underline{U}(t) + G_d \underline{v}(t) \quad (16)$$

با قرار دادن U از رابطه (۱۵) و $Y(t)$ از رابطه (۹) در (۱۶) رابطه (۱۷) بدست می آید.

$$\underline{Y}(t+1) = G(-B(q^{-1})^{-1} \times [\phi(q^{-1}) \underline{Y}(t) + \underline{z}]) + G_d \underline{v}(t) \quad (17)$$

اگر مدل VARX تخمین دقیقی از این سیستم باشد با استفاده از رابطه (۹) و مقایسه آن با رابطه (۱۶) می توان چنین نوشت:

$$G = \frac{B(q^{-1})}{(I_n - q^{-1} \phi(q^{-1}))}. \quad (18)$$

با جایگذاری رابطه بالا در رابطه (۱۷) خواهیم داشت:

$$(I_n - q^{-1} \phi(q^{-1})) \underline{Y}(t+1) = -[\phi(q^{-1}) \underline{Y}(t) + \underline{z}] + G_d \underline{v}(t) \quad (19)$$

$$\Downarrow$$

$$\underline{Y}(t+1) = -\underline{z} + G_d \underline{v}(t)$$

در عبارت فوق $\underline{z}$ باید برابر مقدار میانگین اغتشاش باشد و به این ترتیب مقدار میانگین حاصل از اغتشاش حذف می شود. بنابراین واریانس خروجی برابر خواهد بود با:

$$\sigma_y^2 = E \left((-\underline{z} + G_d \underline{v}(t))^2 \right) \quad (20)$$

توان دانست. از این روش های بسیار برای تخمین پارامترها به تازگی پیشنهاد شده اند [۲۲ و ۲۳]. برای مدل سازی در این مقاله از الگوریتم Maximum Likelihood (ML) [۲۹] استفاده شده است.

رابطه (۷) را می توان با فرض (۸) به فرم بسته (۹) نوشت.

$$\phi_i = A_i \quad 1 \leq i \leq p \quad (8)$$

$$\underline{Y}(t) = \phi_1 \underline{Y}(t-1) + \dots + \phi_p \underline{Y}(t-p) + \underline{z} + B(q^{-1}) \underline{U}(t) + \underline{\varepsilon}(t) \quad (9)$$

$$\underline{Y}(t) = \phi(q^{-1}) \underline{Y}(t-1) + B(q^{-1}) \underline{U}(t-1) + \underline{\varepsilon}(t) + \underline{z}$$

که

$$\phi(q^{-1}) = \phi_1 + \dots + \phi_p q^{-p+1}$$

$$B(q^{-1}) = B_1 + \dots + B_d q^{-d+1}$$

با استفاده از این رابطه می توان کنترل کننده حداقل واریانس را بدست آورد.

۳- روش مبتنی بر تحلیل سری زمانی چند

متغیره

اگر مدلی (VAR) به صورت (۱۰) برای سری زمانی چند متغیره، با استفاده از روش های شرح داده شده در فصل قبل، تخمین زده شده باشد:

$$\underline{Y}(t) = \phi \underline{Y}(t-1) + \underline{\varepsilon}(t), \quad m \times n \quad (10)$$

می توان واریانس (۱۱) را با استفاده از رابطه (۱) محاسبه کرد.

$$\text{var}_{\min}(\underline{Y}) = E(\underline{\varepsilon}(t)^2) \quad (11)$$

به عبارتی حداقل واریانس خروجی برابر با واریانس خطای مدل سازی است [۶].

دیده می شود که در روش مبتنی بر تحلیل سری زمانی چند متغیره تنها نیاز به مدلی از سری زمانی وجود دارد و هیچ نیازی به باز کردن حلقه و یا اطلاعات سیستم و اغتشاش نیست، بنابراین روش مبتنی بر تحلیل سری زمانی چند متغیره روشی بسیار ساده و عملی برای بدست آوردن شاخص حداقل واریانس است. روش پیشنهاد شده تکمیل شده روش تحلیل سری زمانی چند متغیره است که به جای استفاده از مدل VAR از مدل VARX استفاده می کند، بنابراین علاوه بر داده های خروجی سیستم از داده های سیگنال کنترل نیز برای مدل سازی استفاده می کند. تفات اصلی دو روش (روش پیشنهاد شده و روش مبتنی بر تحلیل سری زمانی چند متغیره) در این است که در روش پیشنهاد شده کنترل کننده بهینه ای با استفاده از مدل VARX طراحی می شود ولی در روش مبتنی بر تحلیل سری زمانی تنها از روی مدل VAR و با استفاده از رابطه (۱۱) حداقل واریانس تخمین زده می شود. نتایج نشان دهنده برتری روش پیشنهادی نسبت به روش تحلیلی سری زمانی چند متغیره در تعیین حداقل واریانس است. علاوه بر این در روش پیشنهادی علاوه بر تعیین حداقل واریانس روش رسیدن به حداقل واریانس نیز مشخص می شود. این مورد در دو روش تحلیل سری زمانی چند متغیره و روش ماتریس اینترکتور وجود ندارد.

سیستم اول از مرجع [۳۰] گرفته شده است. مدل سیستم و اغتشاش در (۲۱) آورده شده است. فرض بر آن است که در شبیه سازی هیچ اطلاعاتی از سیستم و اغتشاش در دسترس نیست به جزء داده های خروجی سیستم که در شکل ۳ رسم شده است. اغتشاش، نویز سفید گوسی چند متغیره با میانگین صفر و واریانس I_n می باشد.

$$G = \begin{bmatrix} \frac{q^{-1}}{1-0.4q^{-1}} & \frac{q^{-2}}{1-0.1q^{-1}} \\ \frac{0.3q^{-1}}{1-0.1q^{-1}} & \frac{q^{-2}}{1-0.8q^{-1}} \end{bmatrix} \quad (21)$$

$$D = \begin{bmatrix} 1 & -0.6 \\ \frac{1-0.5q^{-1}}{0.5} & \frac{1-0.5q^{-1}}{1} \\ 1-0.5q^{-1} & 1-0.5q^{-1} \end{bmatrix}$$

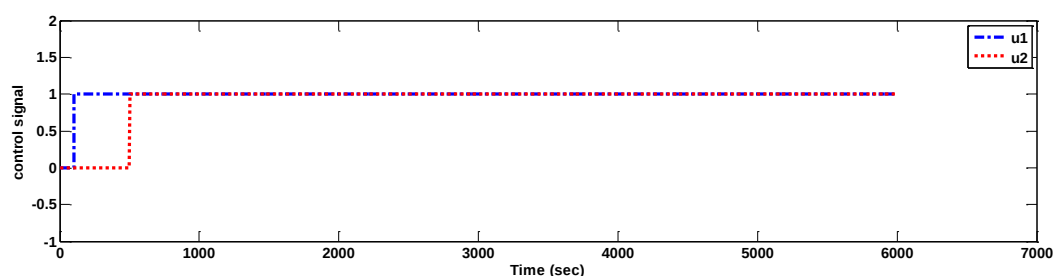
با استفاده از الگوریتم ML مدل VARX تخمین زده شده است (جدول ۱). پس از بدست آوردن مدل VARX با استفاده از رابطه (۱۵) می توان کنترل کننده حداقل واریانس را بدست آورد و بعد از اعمال کنترل کننده، خروجی سیستم به صورت شکل ۴ بدست می آید. در نتیجه مقدار حداقل واریانس ممکن را می توان از محاسبه واریانس خروجی حاصله با استفاده از رابطه (۱) بدست آورد.

$$\min_{u(t)} J = \text{trace}(\text{var}\{y(t)\}) = 1.6057 + 1.4258 = 3.031 \quad (22)$$

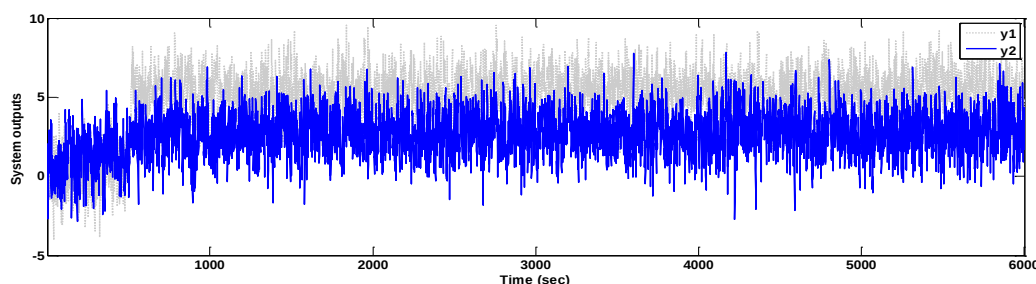
↔ ↔

واریانس حلقه ۲ واریانس حلقه ۱

در رابطه (۲۲) trace بیانگر جمع عناصر بر روی قطر اصلی و $\text{var}\{y(t)\}$ بیانگر ماتریس واریانس $y(t)$ است. مقدار دقیق واریانس، برای همین سیستم که از روش ماتریس اینترکتور بدست آمده است، برابر ۲.۹۹۹۰ در مقاله [۳۰] گزارش شده است. روش مبتنی بر تحلیل سری زمانی چند متغیره میزان حداقل واریانس را ۲.۵۲ بدست می آورد. دیده می شود که اختلاف روش پیشنهادی با مقدار دقیق ناچیز بوده و با در نظر گرفتن وجود اغتشاشات بزرگ، نتیجه بسیار قابل قبول است. همین روال را می توان بر روی دو سیستم دیگر نیز انجام داد. سیستم بعدی بر گرفته از مرجع [۳۱] می باشد که مدل سیستم و اغتشاش در (۲۳) دیده می شود.



شکل ۲: سیگنال تحریک سیستم



شکل ۳: خروجی سیستم (۲۱)

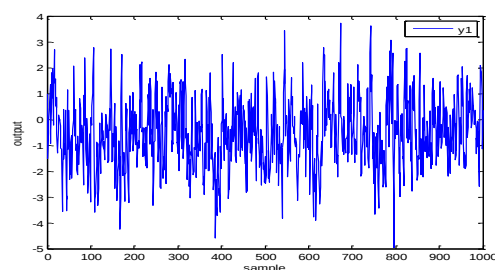
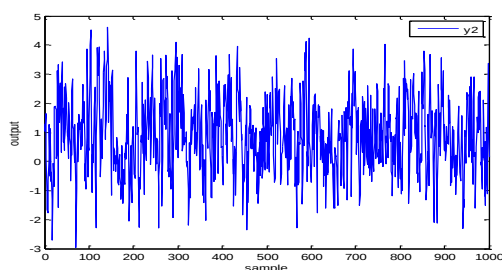
طبق رابطه (۲۰) مقدار حداقل واریانس بدست آمده از کنترل کننده حداقل واریانس برابر واریانس اغتشاش اعمال شده بر روی سیستم است. این دقیقاً همان نتیجه ای است که از روش مبتنی بر تحلیل سری زمانی چند متغیره (رابطه (۱۱)) بدست آمده است. بنابراین روش پیشنهادی را می توان توسعه یافته روش مبتنی بر تحلیل سری زمانی چند متغیره دانست. نتایج نشان دهنده برتری روش پیشنهادی نسبت به روش تحلیل سری زمانی چند متغیره دارد. در قسمت بعدی نتایج بدست آمده دقت سه روش تحلیل سری زمانی چند متغیره، ماتریس اینترکتور و روش پیشنهادی مقایسه خواهند شد.

۵-۱ نتایج شبیه سازی

برای نشان دادن توانایی روش پیشنهاد شده، سه سیستم MIMO خطی از مراجع مختلف در نظر گرفته شده است. این سیستم ها بسیار پرکاربرد در زمینه حداقل واریانس هستند. میزان واریانس خروجی در این سه سیستم به اندازه کافی بزرگ انتخاب شده است که کار مدل سازی را سخت و پیچیده می کند. در قدم اول باید مدلی دقیق برای سیستم تخمین زده شود. از آنجایی که مدل VARX همانند مدل ARX برای رسیدن به دقت کافی نیاز به درجات بالایی دارد، در این قسمت هر مدل از درجه ۳۰ در نظر گرفته شده است. برای تخمین این پارامترهای مجهول نیاز به داده هایی از ورودی و خروجی های سیستم وجود دارد. بنابراین باید سیستم با یک ورودی مناسب تحریک شود. سیگنال تحریک پله (شکل ۲) برای بدست آوردن داده های شناسایی به سیستم اعمال و خروجی ها مربوط به آن ضبط می شوند. می توان از داده های کاری معمول سیستم نیز استفاده کرد (اگر به قدر کافی غنی باشند) [۲۹]. نتایج بدست آمده از کنترل کننده حداقل واریانس با نتایج بدست آمده از روش ماتریس اینترکتور و روش مبتنی بر تحلیل سری زمانی چند متغیره مقایسه شده است.

جدول ۱: مقادیر پارامترهای مدل VARX برای سیستم (۲۱)

پارامتر	مقدار	پارامتر	مقدار	پارامتر	مقدار
Z	$\begin{bmatrix} 0.00243 \\ 0.01638 \end{bmatrix}$	B	$\begin{bmatrix} 0.80858 \\ 2.26558 \end{bmatrix}$	Q	$\begin{bmatrix} 1.29592 & -0.08375 \\ -0.0837 & 1.22639 \end{bmatrix}$
A_1	$\begin{bmatrix} 0.527296 & 0.0241524 \\ -0.00489 & 0.517368 \end{bmatrix}$	A_2	$\begin{bmatrix} -0.01180 & 0.000673 \\ 0.007170 & -0.00283 \end{bmatrix}$	A_3	$\begin{bmatrix} -0.001319 & 0.0011629 \\ 0.013171 & -0.002549 \end{bmatrix}$
A_4	$\begin{bmatrix} 0.013817 & 0.015088 \\ -0.02366 & 0.011436 \end{bmatrix}$	A_5	$\begin{bmatrix} 0.006765 & 0.004006 \\ 0.016006 & 0.007113 \end{bmatrix}$	A_6	$\begin{bmatrix} -0.005724 & 0.000661 \\ 0.0121499 & 0.003754 \end{bmatrix}$
A_7	$\begin{bmatrix} -0.018142 & 0.009627 \\ 0.0094982 & 0.010611 \end{bmatrix}$	A_8	$\begin{bmatrix} -0.007546 & 0.009415 \\ -0.013662 & -0.02851 \end{bmatrix}$	A_9	$\begin{bmatrix} 0.018408 & 0.006266 \\ 0.000995 & 0.007352 \end{bmatrix}$
A_{10}	$\begin{bmatrix} 0.025365 & 0.014883 \\ 0.008898 & 0.001847 \end{bmatrix}$	A_{11}	$\begin{bmatrix} -0.00712 & -0.01483 \\ 0.012500 & 0.012131 \end{bmatrix}$	A_{12}	$\begin{bmatrix} -0.01053 & 0.011111 \\ -0.00798 & -0.02085 \end{bmatrix}$
A_{13}	$\begin{bmatrix} 0.0013258 & 0.0233859 \\ 0.0016724 & 0.0011123 \end{bmatrix}$	A_{14}	$\begin{bmatrix} 0.009317 & -0.01166 \\ -0.00765 & -0.00685 \end{bmatrix}$	A_{15}	$\begin{bmatrix} -0.01283 & -0.00458 \\ 0.002286 & 0.025462 \end{bmatrix}$
A_{16}	$\begin{bmatrix} 0.001833 & -0.00413 \\ -0.01810 & 0.010554 \end{bmatrix}$	A_{17}	$\begin{bmatrix} -0.00462 & -0.02102 \\ 0.029801 & -0.01127 \end{bmatrix}$	A_{18}	$\begin{bmatrix} 0.013892 & 0.021423 \\ 0.000449 & -0.00487 \end{bmatrix}$
A_{19}	$\begin{bmatrix} -0.00694 & -0.00770 \\ 0.013489 & 0.008231 \end{bmatrix}$	A_{20}	$\begin{bmatrix} -0.02077 & -0.01779 \\ -0.02353 & 0.0097009 \end{bmatrix}$	A_{21}	$\begin{bmatrix} 0.013219 & 0.010878 \\ 0.000254 & -0.01099 \end{bmatrix}$
A_{22}	$\begin{bmatrix} -0.01760 & -0.01181 \\ 0.023713 & 0.002636 \end{bmatrix}$	A_{23}	$\begin{bmatrix} -0.02478 & 0.012135 \\ -0.00701 & -0.01551 \end{bmatrix}$	A_{24}	$\begin{bmatrix} -0.01432 & -0.00278 \\ 0.022291 & -0.00634 \end{bmatrix}$
A_{25}	$\begin{bmatrix} 0.001571 & 0.0264534 \\ -0.00051 & 0.0164275 \end{bmatrix}$	A_{26}	$\begin{bmatrix} -0.00040 & -0.01860 \\ -0.01663 & 0.015120 \end{bmatrix}$	A_{27}	$\begin{bmatrix} -0.01885 & 0.011313 \\ 0.011968 & 0.005899 \end{bmatrix}$
A_{28}	$\begin{bmatrix} 0.021563 & 0.0133816 \\ -0.00113 & 0.0021475 \end{bmatrix}$	A_{29}	$\begin{bmatrix} -0.00773 & -0.00935 \\ -0.00718 & -0.01389 \end{bmatrix}$	A_{30}	$\begin{bmatrix} 0.004296 & 0.0098861 \\ 0.004983 & -0.00312 \end{bmatrix}$



شکل ۴: خروجی سیستم بعد از اعمال کنترل کننده حداقل واریانس

مقدار حداقل واریانس برای این سیستم با استفاده از روش ماتریس اینترکتور در مقاله [۳۱] برابر ۲.۸۶۲۴ گزارش شده است. در این مورد نیز نتیجه نزدیک و قابل قبول است. مقدار حداقل واریانس بدست آمده توسط روش مبتنی بر تحلیل سری زمانی چند متغیره برابر ۳.۱۵۴۱ بدست آمده است.

سیستم سوم، سیستمی است که در بسیاری از مراجع از جمله [۳۲] در زمینه معیار حداقل واریانس مورد استفاده قرار گرفته است. مدل سیستم و اغتشاش در رابطه (۲۵) دیده می شود.

$$G = \begin{bmatrix} \frac{q^{-(d-1)}}{1-0.4q^{-1}} & \frac{0.7q^{-d}}{1-0.1q^{-1}} \\ \frac{0.3q^{-(d-2)}}{1-0.1q^{-1}} & \frac{q^{-(d-1)}}{1-0.8q^{-1}} \end{bmatrix} \quad (25)$$

$$D = \begin{bmatrix} 1 & -0.6q^{-1} \\ \frac{1}{1-0.5q^{-1}} & \frac{1}{1-0.6q^{-1}} \\ \frac{0.5q^{-1}}{1-0.7q^{-1}} & 1 \end{bmatrix}$$

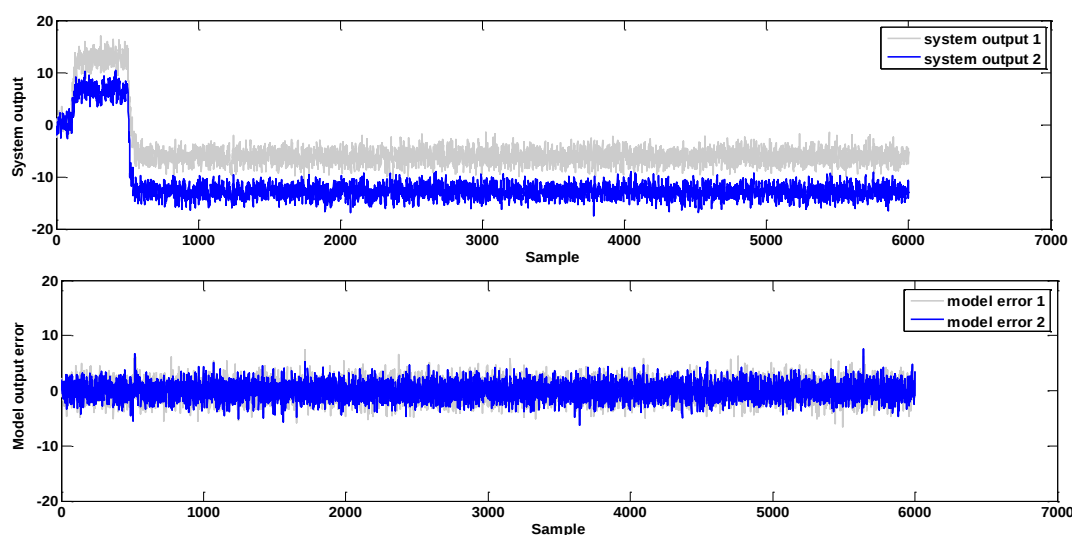
زمان نمونه برداری ۱ ثانیه و میزان تاخیر $d=6$ (مشابه با مرجع [۳۲]) در نظر گرفته شده است.

$$G = \begin{bmatrix} \frac{12.8e^{-s}}{16.7s+1} & \frac{-18.9e^{-3s}}{21.0s+1} \\ \frac{6.6e^{-7s}}{10.9s+1} & \frac{-19.4e^{-3s}}{14.4s+1} \end{bmatrix} \quad (23)$$

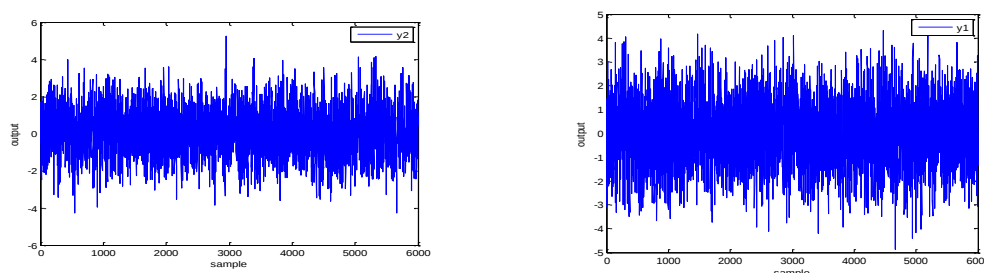
$$D = \begin{bmatrix} 1 & 0.7 \\ \frac{1-0.4q^{-1}}{-0.3} & \frac{1-0.3q^{-1}}{1} \\ \frac{1}{1-0.6q^{-1}} & \frac{1}{1-0.5q^{-1}} \end{bmatrix}$$

این سیستم به صورت گسسته در نظر گرفته شده است و تابع تبدیل G با زمان نمونه برداری ۱ ثانیه گسسته سازی شده است. حدود ۶۰۰۰ نمونه از خروجی گرفته شده است که برای شناسایی استفاده شده است و پارامترهای مدل با استفاده از الگوریتم ML تخمین زده شده است. خروجی سیستم همراه با خروجی مدل در شکل ۵ دیده می شود. دیده می شود که مدل به خوبی توانسته است داده های خروجی را دنبال کند. بعد از بدست آوردن کنترل کننده و اعمال آن در حلقه، خروجی حلقه ها به صورت شکل ۶ ظاهر می شوند. در نتیجه مقدار کل واریانس خروجی که حاصل جمع واریانس تک تک حلقه هاست برابر مقدار ۳.۰۸ است.

$$\min_{u(t)} J = \text{trace}(\text{var}\{y(t)\}) = 1.6581 + 1.4287 = 3.0868 \quad (24)$$

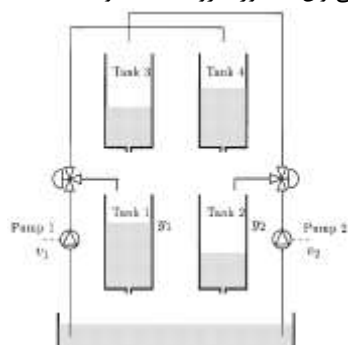


شکل ۵: خروجی سیستم و خطای مدل حاصل از نمونه برداری از خروجی سیستم (۲۳)



شکل ۶: خروجی سیستم (۲۳) بعد از اعمال کنترل کننده حداقل واریانس

معادلات ریاضی حاکم بر سیستم معیار ۴ تانک نشان داده شده در شکل (۷) را می توان به صورت روابط (۲۷) نوشت [۳۳].



شکل ۷: شماتیک سیستم معیار ۴ تانک [۱۶]

$$\begin{aligned} \frac{dh_1}{dt} &= -\frac{a_1}{A_1} \sqrt{2gh_1} + \frac{a_3}{A_1} \sqrt{2gh_3} + \frac{\gamma_1 k_1}{A_1} v_1 \\ \frac{dh_2}{dt} &= -\frac{a_2}{A_2} \sqrt{2gh_2} + \frac{a_4}{A_2} \sqrt{2gh_4} + \frac{\gamma_2 k_2}{A_2} v_2 \\ \frac{dh_3}{dt} &= -\frac{a_3}{A_3} \sqrt{2gh_3} + \frac{(1-\gamma_2)k_2}{A_3} v_2 \\ \frac{dh_4}{dt} &= -\frac{a_4}{A_4} \sqrt{2gh_4} + \frac{(1-\gamma_1)k_1}{A_4} v_1 \end{aligned} \quad (27)$$

پس از تعیین مدل و محاسبه کنترل کننده و اعمال آن بر روی سیستم خروجی حداقل واریانس بدست می آید. حداقل واریانس که این نوع کنترل کننده بدست آورده است برابر است با:

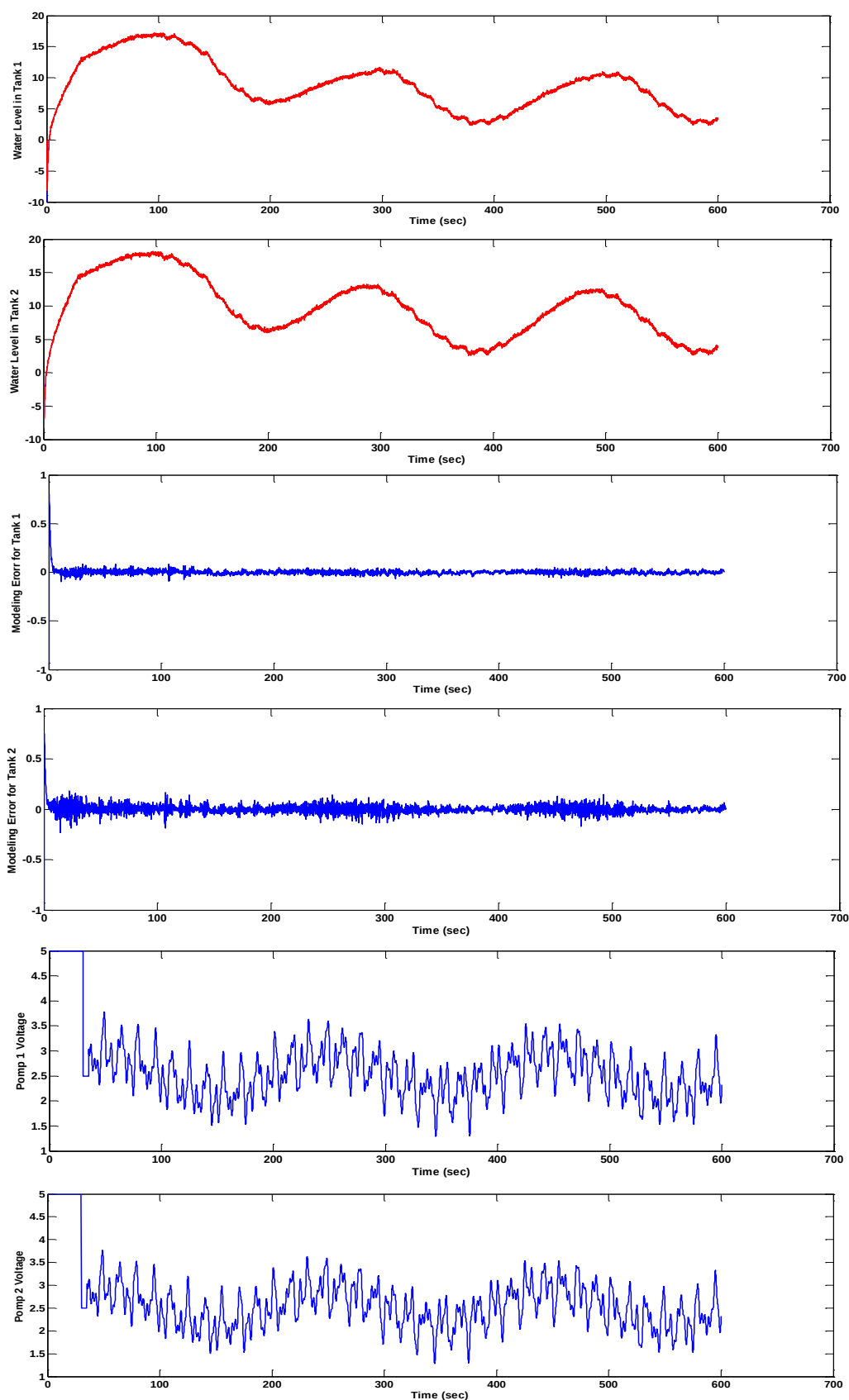
$$\min_{u(t)} J = \text{trace}(\text{var}\{y(t)\}) = 1.8411 + 2.9782 = 4.8194 \quad (26)$$

مقدار حداقل واریانس در مقالات [۳۲ و ۳۱] برابر ۴.۸۳ گزارش شده است. و روش مبتنی بر تحلیل سری زمانی چند متغیره حداقل واریانس ممکن را ۴.۹۵۱۴ نشان می دهد.

از نتایج بدیهی است که روش طراحی کنترل کننده مینیمم واریانس با استفاده از مدل VARX دقت قابل قبولی داشته و از طرف دیگر از سیستم اطلاعات چندانی نیاز نیست و تنها با استفاده از داده ورودی ها و خروجی های معمول سیستم عمل شناسایی را می توان انجام داد و سپس مقدار حداقل واریانس ممکن را قابل محاسبه است. این روش نیاز به مدل سازی های پیچیده را می تواند رفع کند و طراحی کنترل کننده حداقل واریانس را برای سیستم MIMO دقیق تر و ساده تر سازد.

۲-۵ نتایج آزمایشگاهی

در این بخش نشان داده می شود که کنترل کننده طراحی شده به روش VARX قابل اعمال بر روی سیستم غیر خطی آزمایشگاهی ۴ تانک می باشد. روش پیشنهاد شده بر روی سیستم آزمایشگاهی ۴ تانک که یک سیستم غیر خطی، ۲ ورودی-۲ خروجی با اندرکنش شدید بین حلقه ها و دارای پاسخ زمانی کند است، امتحان شده است.



شکل ۸: خروجی سیستم و مدل به همراه خطای مدلسازی و سیگنال کنترلی استفاده شده برای شناسایی

برای امتحان کردن کارایی کنترل کننده حداقل واریانس، آزمایشی طراحی شده است. در این آزمایش در ۵۰۰ ثانیه اول سیستم به صورت حلقه باز با مقادیر مرجع ثابت (۲.۷ و ۲.۷) کار می کند تا خروجی به مقدار تعادل خود برسد سپس از ثانیه ۵۰۰ام اغتشاش سینوسی بر روی سیگنال کنترل (ولتاژ پمپها) اعمال می شود و از ثانیه ۱۰۰۰ تا ۱۵۰۰ کنترل کننده حداقل واریانس (رابطه ۳۰)) برای حذف اثر اغتشاش اعمال می شود تا سطح آب دو تانک ۱ و ۲ در نقطه تعادل (۱۱.۲ و ۱۱) ثابت نگه داشته شود. شکل ۹ نتایج بدست آمده از این آزمایش را نمایش می دهد.

در شکل ۹ ارتفاع ۲ تانک خروجی و سیگنال کنترلی نمایش داده شده است. کنترل کننده حداقل واریانس توانسته واریانس خروجی را به مقدار چشمگیری کاهش دهد.

یکی از مشکلات استفاده از کنترل کننده حداقل واریانس تولید سیگنال خشن بوسیله این کنترل کننده است. این مورد در شکل ۹ نیز دیده می شود با این وجود، محرکها توانسته اند به سیگنال کنترلی پاسخ داده و نوسانات خروجی را به مقدار چشمگیری کاهش دهند. سیگنال خشن تولید شده در شکل ۹ می تواند موجب استهلاك محرکها شود، بنابراین تحقیقات بعدی در این زمینه بر روی کاهش نوسانات سیگنال کنترل انجام خواهد شد.

باید دقت شود که این سیستم، یک سیستم غیر خطی است و کنترل کننده طراحی شده به کمک مدل خطی VARX توانسته است این سیستم را به خوبی کنترل کند که این نشان دهنده دقت VARX در مدل کردن این سیستم غیر خطی می باشد. به دلیل غیر خطی بودن سیستم، دو روش ماتریس اینترکتور و روش مبتنی بر تحلیل سری زمانی چند متغیره قابل اجرا نیستند.

۸- نتیجه گیری

در این تحقیق روشی جدید بر مبنای مدل VARX برای طراحی کنترل کننده حداقل واریانس ارائه شد. در بسیاری از روشها مشکل اصلی بر سر راه کاربردی شدن روشها، در اختیار نبودن مدلی دقیق از سیستم و اغتشاش است. بدست آوردن مدل دقیق از سیستم و اغتشاش برای سیستمهای چند ورودی-چند خروجی بسیار مشکل بوده و وجود اغتشاشات شدید این مشکل را حادتر می کند. در این تحقیق سعی شد که با بهره گرفتن از مدل VARX مدل سازی سیستم و اغتشاش همزمان صورت گیرد تا نیاز به حذف اغتشاش نباشد و پیچیدگی مدل سازی کاهش یابد. از مدل بدست آمده برای طراحی کنترل کننده حداقل واریانس استفاده شد. هدف اصلی از ارائه این روش معرفی روشی است که بتواند طراحی کنترل کننده مینیمم واریانس را ساده تر سازد و بدون نیاز به محاسبه ماتریس اینترکتور بتواند مقدار حداقل واریانس را به صورت دقیق تعیین کند. حذف ماتریس اینترکتور از محاسبات مربوط به حداقل واریانس به چالشی بزرگ تبدیل شده است که تقویت روشهایی همچون کنترل کننده حداقل واریانس می تواند راه حلی برای این چالش باشد. روش پیشنهاد شده بر روی سه سیستم خطی و یک سیستم غیر

در رابطه (۲۷)، A_i سطح مقطع تانک i ام، a_i سطح مقطع شیر خروجی و h_i ارتفاع مایع داخل تانک i ام می باشد. v_i ولتاژ اعمال شده به پمپ i است. پارامترهای ثابت سیستم به صورت زیر هستند.

$$A_1, A_3 = 138.9 \text{ cm}^2; \quad A_2, A_4 = 138.9 \text{ cm}^2, \quad a_1, a_3 = 0.0502 \text{ cm}^2, \\ a_2, a_4 = 0.0502 \text{ cm}^2, \quad g = 981 \text{ cm/s}^2$$

مقادیر اولیه سیستم نیز به صورت زیر است:

$$h_1^0 = 11 \text{ cm}, h_2^0 = 11.2 \text{ cm}, h_3^0 = 5.8 \text{ cm}, h_4^0 = 3.2 \text{ cm}$$

$$v_1^0 = 2.7 \text{ V}, v_2^0 = 2.7 \text{ V}$$

$$k_1 = 32.29 \text{ cm}^3/\text{s}, k_2 = 21.48 \text{ cm}^3/\text{s}$$

$$\gamma_1 = 0.255, \gamma_2 = 0.180$$

زمان نمونه برداری ۰.۱ ثانیه در نظر گرفته شده است. خروجیهای مدل، ارتفاع تانکهای ۱ و ۲ می باشند و هدف ثابت نگاه داشتن ارتفاع مایع در آنها با در نظر گرفتن اثر اغتشاشات بر روی پمپ ۱ و ۲ است. اثر اغتشاش را می توان به صورت (۲۸) مدل کرد.

$$\begin{aligned} \frac{dh_1}{dt} &= -\frac{a_1}{A_1} \sqrt{2gh_1} + \frac{a_3}{A_1} \sqrt{2gh_3} + \frac{\gamma_1 k_1}{A_1} (v_1 + d_1) \\ \frac{dh_2}{dt} &= -\frac{a_2}{A_2} \sqrt{2gh_2} + \frac{a_4}{A_2} \sqrt{2gh_4} + \frac{\gamma_2 k_2}{A_2} (v_2 + d_2) \\ \frac{dh_3}{dt} &= -\frac{a_3}{A_3} \sqrt{2gh_3} + \frac{(1-\gamma_2)k_2}{A_3} (v_2 + d_2) \\ \frac{dh_4}{dt} &= -\frac{a_4}{A_4} \sqrt{2gh_4} + \frac{(1-\gamma_1)k_1}{A_4} (v_1 + d_1) \end{aligned} \quad (28)$$

که d_1 و d_2 اغتشاش وارد شده به سیستم هستند ارتفاع تانک ۱ و ۲ به عنوان خروجیهای سیستم فرض شده اند.

$$y_1 = h_1, y_2 = h_2 \quad (29)$$

در مرحله اول باید مدل VARX مناسب برای این سیستم تخمین زده شود. برای این منظور داده های حلقه باز سیستم جمع آوری شده و با استفاده از آنها مدل VARX تخمین زده شده است. در شکل ۸ داده های جمع آوری شده برای شناسایی به همراه خروجی مدل، خطای مدل سازی و سیگنال ورودی نمایش داده شده است.

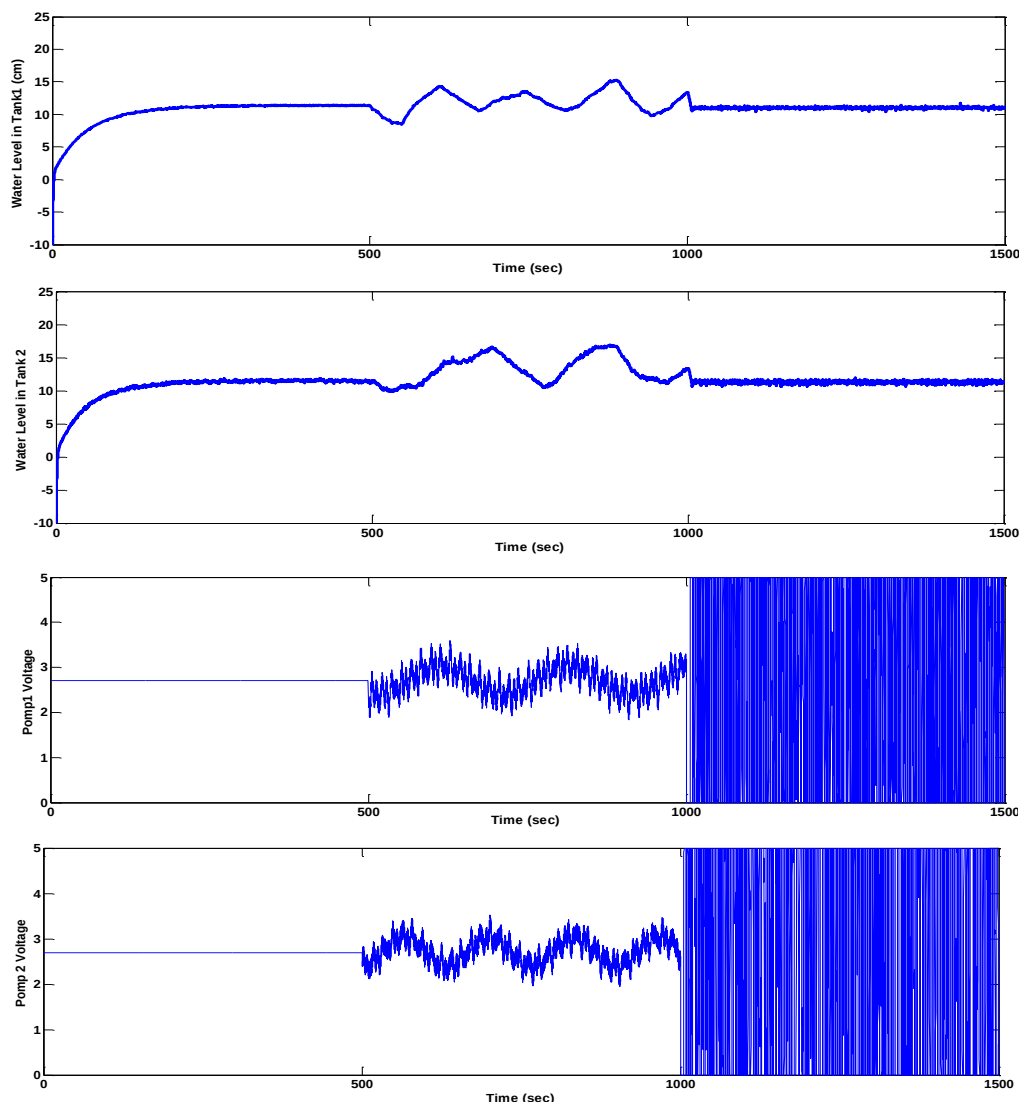
مقادیر پارامترهای مدل VARX برای سیستم ۴ تانک در جدول ۲ ذکر شده اند. در این جدول Q بیانگر ماتریس واریانس خطای مدل سازی است.

جدول ۲: مقادیر پارامترهای مدل VARX برای سیستم ۴ تانک

پارامتر	مقدار	پارامتر	مقدار
Z	$\begin{bmatrix} -0.04451 \\ -0.04977 \end{bmatrix}$	B	$\begin{bmatrix} 0.01905 \\ 0.02205 \end{bmatrix}$
Q	$\begin{bmatrix} 0.0178 & -0.0177 \\ 0.0177 & 0.0186 \end{bmatrix}$	A ₁	$\begin{bmatrix} 0.99742 & -0.0368 \\ 0.4040 & 0.54161 \end{bmatrix}$
A ₂	$\begin{bmatrix} 0.02030 & -0.03682 \\ -0.15887 & 0.18097 \end{bmatrix}$	A ₃	$\begin{bmatrix} -0.02311 & 0.05979 \\ -0.24965 & 0.28065 \end{bmatrix}$

با استفاده از مدل VARX تخمین زده شده (جدول ۲) کنترل کننده حداقل واریانس طبق رابطه (۱۵) به صورت زیر بدست می آید:

$$\begin{aligned} y_1(t+1) &= \frac{\begin{bmatrix} 0.044 - 0.997y_1(t) + 0.036y_2(t) - 0.02y_1(t-1) + \\ + 0.036y_1(t-1) + 0.023y_1(t-2) - 0.059y_2(t-2) \end{bmatrix}}{0.019} \\ y_2(t+1) &= \frac{\begin{bmatrix} 0.049 - 0.4040y_1(t) - 0.541y_2(t) + 0.158y_1(t-1) - \\ - 0.186y_1(t-1) + 0.249y_1(t-2) - 0.28y_2(t-2) \end{bmatrix}}{0.022} \end{aligned} \quad (30)$$



شکل ۹: خروجی سیستم و سیگنال کنترل در سه حالت حلقه باز، در اثر اغتشاش و بعد از اعمال کنترل کننده حداقل واریانس حاصل از مدل VARX

minimum variance controller,” *Automatica* 47, 578–583, 2011.

- [5] B. Huang and S. L. Shah, “Practical issues in multivariable feedback control performance assessment,” *Proc. IFAC ADCHEM, Banff, Canada*, pp 429–434, 1997.
- [6] W. Devries and S. Wu, “Evaluation of process control effectiveness and diagnosis of variation in paper basis weight via multivariate time-series analysis,” *IEEE Trans Automat Control* 23:702–708, 1978.
- [7] M. Rogozinski, A. Paplinski and M. Gibbard, “An algorithm for calculation of nilpotent interactor matrix for linear multivariable systems,” *IEEE Trans Automat Control* 32:234–237, 1987.
- [8] B. Huang, S. Shah, L. Badmus and A. Vishnubhotla, “Control Performance Assessment: An Enterprise Asset Management Solution,” www.matrikon.com/download/products/lit/processdoctor_pa_eam.pdf, 1999.

خطی آزمایشگاهی ۴ تانک امتحان شد و نتایج نشان دهنده دقت مناسب روش پیشنهادی در تخمین حداقل واریانس بودند. تحقیقات بعدی می-تواند در راستای مانع شدن از تولید سیگنالهای خشن توسط این کنترل-کننده صورت گیرد.

مراجع

- [1] M. Jelali, *Control System Performance Monitoring Assessment, Diagnosis and Improvement of Control Loop Performance in Industrial Automation*, Springer, 2010.
- [2] K. J. Astrom, *Introduction to Stochastic Control Theory*. New York: Academic Press, 1970.
- [3] G. Box and G. M. Jenkins, *Time Series Analysis: Forecasting and Control*. Holden-Day, 1970.
- [4] J. Martensson, C. R. Rojas and H. Hjalmarsson, “Conditions when minimum variance control is the optimal experiment for identifying a

- [21] T. J. Harris and W. Yu, "Controller assessment for a class of non-linear systems," *Journal of Process Control* 17, 607–619, 2007.
- [22] R. Ostermark, "Genetic hybrid tuning of VARMAX and state space algorithms," *Soft Computing* 14:91–99, 2010.
- [23] J. Penm and R. D. Terrell, "The recursive fitting of subset VARX model," *Journal of Time Series Analysis*, Vol. 14, No. 6, 1993.
- [24] A. Chiuso, G. Pilonetto and G. D. Nicolao, "Subspace identification using predictor estimation via Gaussian regression," 47th IEEE Conference on Decision and Control, CDC, 2008.
- [25] C. Horvath, P. S. Leeftang, J. E. Wieringa and D. R. Wittink, "Competitive reaction and feedback effects based VARX models of pooled store data," *International Journal of Research in Marketing*, Vol. 22, No. 4, 2005.
- [26] J. D. Hios and S. D. Fassois, "Identification of a global model describing the temperature effects on the dynamics of a smart composite beam", in *Proceedings of ISMA*, Leuven, Belgium, paper ID 230, 2006.
- [27] J. S. Sakellariou and S. D. Fassois, "A functional pooling framework for the identification of systems under multiple operating conditions", in *Proceedings of the 15th Mediterranean Control Conference*, Athens, Greece, 2007.
- [28] A. Chiuso, "The role of vector autoregressive modeling in predictor-based subspace identification," *Automatica*, Vol. 43, No. 6, P.P. 1034-1048, 2007.
- [29] L. Ljung, *System identification: Theory for the user*. Prentice Hall, New Jersey, 1987.
- [30] H. Xia, P. Majecki, A. Ordys and M. Grimbale, "Performance assessment of MIMO systems under partial information", *Proceeding of the 2004 American Control Conference Boston*, Massachusetts, June 30 - July 2, 2004.
- [31] X. Wang, B. Huang and T. Chen, "Multirate Minimum Variance Control Design and Control Performance Assessment: A Data-Driven Subspace Approach", *IEEE Transactions on Control Systems Technology*, Vol. 15, No. 1, 2007.
- [32] H. Xia, P. Majecki, A. Ordys and M. J. Grimbale, "Performance assessment of MIMO systems based on I/O delay information," *Journal of Process Control* 16:373–383, 2006.
- [33] K. H. Johansson, "The Quadruple-Tank Process: A Multivariable Laboratory Process with an Adjustable Zero," *IEEE Trans. on Control Systems Technology*, Vol. 8, No. 3, May, 2000.
- [9] B. Huang, *Multivariate Statistical Methods for Control Loop Performance Assessment*, PHD thesis, University of Alberta, Canada, 1997.
- [10] B. Huang, S. X. Ding and N. Thornhill, "Practical solutions to multivariate feedback control performance assessment problem: reduced a priori knowledge of interactor matrices," *Journal of Process Control* 15, 573–583, 2005.
- [11] R. Kadali and B. Huang, "Multivariate controller performance assessment without interactor matrix—a subspace approach," *IEEE Trans on Control Systems Technology*, Vol. 15, No. 1, 2007.
- [12] S. J. Qin and J. Yu, "Recent developments in multivariable controller performance monitoring," *Journal of Process Control* 17, 221–227, 2007.
- [13] B. Huang and S. L. Shah, "Practical issues in multivariable feedback control performance assessment," *IFAC ADCHEM*, Banff, Canada, p.p. 429–434, 1997.
- [14] S. L. Shah, C. Mohtadi and D. Clarke, "Multivariable adaptive control without a priori knowledge of the delay matrix," *Systems & Control Letters* 9:295–306, 1987.
- [15] H. Xia, P. Majecki, A. Ordys and M. Grimbale, "Performance assessment of MIMO systems under partial information", *Proceeding of The American Control Conference Boston*, Massachusetts, 2004.
- [16] V. Filipovic, "Decentralized stochastic minimum variance controller," *Proceedings of the 10th Mediterranean Conference on Control and Automation - MED2002 Lisbon*, Portugal, 2002.
- [17] K. A. Florakis, S. D. Fassois and F. M. Hemez, "MIMO LMS.ARMAL identification of vibrating structures. part II: a critical assessment," *Mechanical Systems and Signal Processing*, Vol. 15, No. 4, pp. 737-758, 2001.
- [18] Z. Zhang, L. S. Hu and X. L. Zhang, "Performance Assessment of Nonlinear Control Systems Based on Fuzzy Modeling," *IEEE conference on Fuzzy*, 2009.
- [19] X. J. Liu and F. L. Rosano, "Generalized Minimum Variance Control of Steam-Boiler Temperature using Neuro-Fuzzy Approach," *Proceedings of the 5th World Congress on Intelligent Control and Automation*. Hangzhou, China, 2004.
- [20] B. K. Lee, C. H. Chiu and B. S. Chen, "Adaptive Minimum Variance Control for Stochastic Fuzzy T-S ARMAX MODEL," *Proceedings of the Seventh International Conference on Machine Learning and Cybernetics*, Kunming, 12-15 July, 2008.