

## مقاله کوتاه

### بررسی قابلیت پیش‌بینی نوسانات قیمت سهام در بازار بورس تهران (تخمین بعد همبستگی)

حمید خالوزاده<sup>\*</sup>، علی خاکی صدیق<sup>\*\*</sup> و کارولوکس<sup>\*\*\*</sup>

بخش برق دانشکده مهندسی، دانشگاه فردوسی مشهد

گروه کنترل دانشکده برق، دانشگاه خواجه نصیرالدین طوسی

گروه برق و کامپیوتر دانشکده فنی، دانشگاه تهران

(دریافت مقاله: ۱۳۷۶/۸/۱۰ - دریافت نسخه‌نهایی: ۱۳۷۸/۲/۲۵)

چکیده - با استفاده از تحلیل غیر خطی بر روی قیمت سهام یکی از شرکتها در بازار بورس تهران، ماهیت فرایند مربوط به سری زمانی قیمت آن شرکت، مشخص می‌شود. روش به کار رفته برای هر شرکت دیگری قابل اجراست. دیدگاه مورد مطالعه در این پژوهش براساس نظریه آشوب<sup>۱</sup> است، نشان داده می‌شود که رفتار فرایند مربوط به سری زمانی قیمت سهام مورد مطالعه رفتاری آشوبگونه ضعیف<sup>۲</sup> است، تمایز این گونه رفتار با رفتار تصادفی، پیش‌بینی رفتار این سهام را ممکن می‌سازد. همچنین با انجام تحلیل مربوط به تخمین بعد همبستگی<sup>۳</sup> دریافته می‌شود که برای مدلسازی رفتار قیمت سهام در بازار بورس تهران تنها قیمت‌های ثبت شده قبل برای تعجدید دینامیک و ساختار فرایند مولد قیمت آن سهام کافی نیست و می‌بایست متغیرهای دیگری را نیز دخیل کرد.

### On the Predictability of Price Fluctuations in Tehran Stock Exchange

A Correlation Dimension Estimation Approach

H. Khlaoozadeh, A. Khaki Sedigh and C. Lucas

Department of Electrical Engineering, Mashhad, University

Department of Control Electrical Engineering, K.N toosi University

Department of Electrical Engineering, Tehran, University

**ABSTRACT-** This paper employs a general non-linear analysis tool to analyse the nature of time series associated with the price (returns) of a particular company in Tehran Stock Exchange. It is shown that the behaviour of the process associated with the price (returns) time-series of this company is weakly chaotic, and due to the non-random behaviour of the process, short term prediction of stock price is possible. It is also shown, using the correlation dimension estimation analysis, that a modelling of the price fluctuations based solely on the price data is insufficient to establish a model for future price prediction and that other variables involved in the process must be accounted for.

\* استادیار      \*\* دانشیار      \*\*\* استاد

## فهرست علامت

$M$	بعد محاط	$E(.)$	امید ریاضی	$C_M(t)$	انگرال همبستگی
$P_t$	قیمت سهام در روز $t$ ام	$I_t$	هر مجموعه اطلاعات و آگاهی	$D$	بعد همبستگی فرایند
$r_t$	بازدۀ روزانه		عمومی در مورد قیمتها	$D_M$	بعد همبستگی برای بعد محاط
$X_t$	بازدۀ لگاریتمی		علامت حد	$\lim$	مقدار سود پرداخت شده در
$X_t^M$	بردار $M$ بعدی $M$ - حافظه		لگاریتم در مبنای ده	$d_t$	روز $t$ ام

### ۱- مقدمه

سرمایه، سهام جایزه و... ظاهر شود)، انتظار بازده با وجود اطلاعات قبلی صفر است یعنی

$$E[r_{t+1} | I_t] = 0 \quad (3)$$

بیان مخالف فرضیه فوق معادل با قابلیت پیش‌بینی<sup>۱۰</sup> است. از اواسط دهه هفتاد و مخصوصاً از سال ۱۹۸۰ فعالیت جدید و ویژه‌ای در مبحث قابلیت پیش‌بینی و پیش‌بینی پذیری با وجود روش‌های ریاضی نوین، سریهای زمانی طولانی و ابزارهای پیشرفته‌تر آغاز شد، آزمونهایی بر روی اطلاعات قیمت سهام و شاخص در کشورهایی مانند انگلستان، آمریکا، کانادا و آلمان صورت گرفته است تا وجود ساختاری معین در اطلاعات قیمت سهام را نشان داده و از این طریق فرض قدم زدن تصادفی را نقض کنند.

ساختار موجود در فرایند مولد قیمت ممکن است خطی، غیرخطی و یا تصادفی<sup>۱۱</sup> باشد، در این پژوهش سعی در کشف ساختار موجود در فرایند مولد قیمت سهام یکی از شرکتهای بازار بورس تهران توسط تحلیل غیرخطی به نام تخمین بعد همبستگی می‌شود. روش تخمین بعد همبستگی را می‌توان به اطلاعات مالی اعمال کرد تا وجود ماهیت خطی، غیرخطی، آشوبگونه و یا ماهیت تصادفی فرایند مربوطه را اثبات کرد [۴-۲].

روش تخمین بعد همبستگی براساس روش ارائه شده در [۵] انجام می‌شود و در واقع با پردازش بر روی اطلاعات سری زمانی قیمت تخمینی از بعد فراکتالی<sup>۱۲</sup> فرایند مولد قیمت محاسبه می‌شود، با استفاده از تخمین بعد همبستگی می‌توان میزان پیچیدگی فرایند مولد قیمت را ارزیابی کرد و بدین ترتیب میزان پیچیدگی مدل تخمین زن ممکنه را براورد کرد [۶]. در سالهای اخیر، طبقه‌ای از فرایندها به نام فرایندهای آشوب

بیان مناسبی برای چگونگی روند نوسانات قیمت در اقتصاد و سیستمهای مالی مسئله رایج و مورد علاقه‌ای برای اقتصاددانان و دست‌اندرکاران امور مالی است. راههای متفاوت و دیدگاههای گوناگونی در این مقوله وجود دارد که با توجه به نبود اطلاعات دقیق در مورد قوانین مؤثر بر نوسانات بازار سهام، پیش‌بینی این تغییرات به سادگی میسر نیست. بر این اساس فرضیه بازار کارامد<sup>۳</sup> مطرح می‌شود، به این معنی که بازار سهام در کسب و پردازش اطلاعات ورودی به طور معقول عمل کرده و اطلاعات بدون درنگ و بدون تمایل و گرایش خاص<sup>۴</sup> در قیمت سهام منعکس می‌شود و نوسانات قیمت سهام با استفاده از اطلاعات قابل دسترسی عمومی پیش‌بینی ناپذیر است. در واقع این فرضیه با نظریه قدم زدن تصادفی<sup>۵</sup> موافق است، شکل ساده و بیان ریاضی این فرضیه را می‌توان به صورت زیر نوشت [۱]

$$E[P_{t+1} | I_t] = P_t \quad (1)$$

یعنی قیمت‌های سهام مارتینگل هستند<sup>۷</sup>. در رابطه (۱)، ( $E$ ) امید ریاضی<sup>۸</sup> و ( $I_t$ ) هر مجموعه اطلاعات و آگاهی عمومی است که در مورد قیمت‌های  $P_t$ ،  $t \geq 0$  وجود دارد. در واقع رابطه (۱) بیان می‌کند که امید ریاضی قیمت در زمان آینده با دانستن هر نوع اطلاعات قبلی چیزی بیشتر از قیمت قبل را به دست نمی‌دهد و اگر بازدۀ روزانه<sup>۹</sup> به صورت:

$$r_t \triangleq \frac{P_t - P_{t-1} + d_t}{P_{t-1}} \quad (2)$$

تعريف شود (در رابطه (۲)،  $d_t$  مقدار سود پرداخت شده در روز  $t$  ام است، این سود ممکن است به اشكال مختلفی مانند، افزایش

ترتیب که خطای کوچکی در اندازه‌گیری حالت اولیه موجب افزایش نمایی خطای مقدار آتی آینده این سری زمانی می‌شود. یکی دیگر از خواص فرایندهای آشوبگونه آن است که تغییرات کوچکی در پارامترهای توصیف‌کننده دینامیک فرایند موجب تغییرات بسیار زیادی در رفتار فرایند می‌شود.

یکی از کاربردهای فرضیه آشوب، آزمایش وجود الگوهای غیرخطی مخفی در جملات خطا هنگام استفاده از مدل‌های خطی است. در صورت مثبت بودن این آزمون پیش‌بینی کوتاه‌مدت فرایند مربوطه با استفاده از مدل‌های غیرخطی ممکن خواهد بود.

اگر سری زمانی تحت مطالعه بعنوان یک جاذب غیرخطی در نظر گرفته شود، بایستی بررسی کرد که آیا این جاذب غیرخطی خوش‌رفتار است و یا رفتار آشوبگونه دارد، در یک جاذب غیرخطی خوش‌رفتار تفاوت کوچکی در شرایط اولیه، مسیرهای حالت تقریباً یکسانی را به وجود می‌آورد، در حالی که یک جاذب غیرخطی عجیب<sup>۱۵</sup> به شرایط اولیه حساسیت زیادی داشته، به‌طوری‌که انحرافات کوچک با گذشت زمان بزرگ می‌شوند. در این نوع جاذب غیرخطی مسیرهای حالت در فضای فاز با شرایط اولیه متفاوت ولی نزدیک به‌هم به مرور زمان از یکدیگر منفک می‌شوند، به‌عبارت دیگر مقدار کمی خطا در تخمین پارامترهای مدل، پیش‌بینی نادرستی را به دنبال خواهد داشت و پیش‌بینی با افق بلندتر، ناممکن خواهد بود [۱۱].

## ۲- محاسبه و تخمین بعد همبستگی

بعد همبستگی معیاری از میزان پیچیدگی یک پدیده است. یک نقطه دارای بعد صفر بوده، خط دارای بعد یک و یک نویز سفید و یا فرایند اتفاقی دارای بعد بینهایت است. یک فرایند آشوبگونه، دارای بعدی مثبت ولی محدود است. برای انجام محاسبات مربوط به تخمین بعد همبستگی ابتدا سری زمانی مربوط به بازده روزانه سهام را که به صورت بازده لگاریتمی تعریف می‌شود، به شکل زیر ایجاد می‌شود:

$$X_t = \log\left(\frac{P_t}{P_{t-1}}\right) \simeq \frac{P_t - P_{t-1}}{P_{t-1}} ; \quad t = 1, \dots, N \quad (4)$$

در واقع با تعریف  $X_t$  به صورت فوق سری زمانی روند زدایی<sup>۱۶</sup> شده

شناسایی و کشف شده است. پیشرفت‌های اخیر در مورد سریهای زمانی آشوبگونه، نشان داده است که روش‌های خطی کلاسیک مانند حداقل مربعات و مدل‌هایی از قبیل ARIMA<sup>۱۷</sup> عملکرد مناسب را برای دریافت و استخراج الگوهای غیرخطی در سریهای زمانی را ندارند. به عنوان مثال، ممکن است متغیر شبیه تصادفی قیمت واقعاً تصادفی نباشد ولی اگر با روش‌های آزمون خطی مورد تحلیل و بررسی قرار گیرد تصادفی بودن آن نتیجه شود. در این حالت، ممکن است متغیر غیرتصادفی متغیر غیرخطی و آشوبگونه بوده و دارای اطلاعات و الگوهایی بالازش برای پیش‌بینی باشد، به‌طوری‌که مدل‌های خطی قادر به استخراج آن نباشند. نمونه‌های متعددی از متغیرهای غیرخطی و آشوبگونه در اقتصاد موجود است و بنابراین لازم است کفایت مدل‌های خطی برای پیش‌بینی متغیر تحت مطالعه برآورد شود. در صورتی‌که دینامیک غیرخطی در سری زمانی متغیر مربوطه مشاهده شود، استفاده از مدل‌های خطی متنفس شده و در این حالت استفاده از ساختارهای غیرخطی که دارای قابلیت کسب و استخراج الگوهای رفتاری غیرخطی اند مانند شبکه عصبی برتری و مزیت خواهند داشت.

نظریه آشوب روش قوی و مهمی برای فهم ماهیت فرایندهای اقتصادی و مالی است، توسط این نظریه می‌توان نشان داد که داده‌های مربوط به یک فرایند مولد سریهای زمانی چه نوع ماهیتی دارند در واقع روش تخمین بعد همبستگی معیاری برای جستجوی پدیده آشوب در یک فرایند مولد سری زمانی است. این نظریه قادر به تمایز یک پدیده اتفاقی و تصادفی از یک فرایند خطی و غیرخطی است [۸/۷]. آشوب به عنوان فرایندهای معین و غیرخطی تعریف می‌شود که رفتاری مانند فرایندهای تصادفی داشته ولی غیرتصادفی است [۹]، سریهای آشوبگونه زیرمجموعه‌ای از فرایندهای غیرخطی اند که دارای پیچیدگی زیاد و رفتاری نامنظم هستند.

در اغلب اوقات، طیف و تابع اتوکواریانس سریهای آشوبگونه مانند نویز سفید است [۱۰/۱۴]. در واقع اغلب فرایندهای آشوبگونه دارای خواص گشتاور اول و دومی مشابه با نویز سفیدند. اولین خاصیتی که یک فرایند آشوبگونه داشته و بدین‌وسیله از یک فرایند تصادفی متمایز می‌شود، حساسیت آن به حالت اولیه است. بدین

می شود. جدول (۱) نشانگر نتایج حاصل از آزمون ریشه واحد سری زمانی بازده است. کوچکتر بودن مقدار آماره  $t$  محاسبه شده در آزمون ریشه واحد این سری از مقادیر بحرانی مربوط به سطح معنی دار،  $1, 5, 10$  درصد، نشانگر ایستایی سری زمانی بازده است. در روش تخمین بعد همبستگی ابتدامی بایست ماتریس  $X_t$  معنی دار،  $1, 5, 10$  درصد، نشانگر ایستایی سری زمانی بازده است. حافظه را ایجاد کرد. سری زمانی قیمت را به صورت  $X_t^M = (X_t, X_{t+1}, \dots, X_{t+M-1})$  در نظر گرفته و بردارهای  $M$  بعدی به نام  $M$ -حافظه<sup>۱۹</sup> را به شکل:

$$X_t^M = (X_t, X_{t+1}, \dots, X_{t+M-1}) \quad (5)$$

ایجاد کرده، در واقع  $N$  اسکالر سری زمانی بازده سهام به  $N-M+1$  بردار با درایه هایی که با یکدیگر همپوشانی دارند تبدیل می شود. در عمل با ایجاد  $M$ -حافظه سعی در تجدید حیات و بازسازی دینامیک و ساختار فرایند مولد اطلاعات می شود. به عبارت دیگر بین بردارهای  $M$ -حافظه و فرایند تولید اطلاعات اصلی یک نگاشت و متناظر برقرار می شود [۱۲]. در روش تخمین بعد همبستگی ارتباط و همبستگی بین نقاط  $M$ -حافظه اندازه گیری می شود. برای انجام این کار بایستی انتگرال همبستگی<sup>۲۰</sup> را در فضای  $M$ -حافظه محاسبه کرد. انتگرال همبستگی ( $C_M(r)$ ) تخمینی از یک احتمال است که دو بردار از سری زمانی به طول  $M$ ، فاصله ای کمتر از  $r$  با هم دیگر داشته باشند [۱۳]. در واقع می توان  $C_M(r)$  را به طریق زیر محاسبه کرد

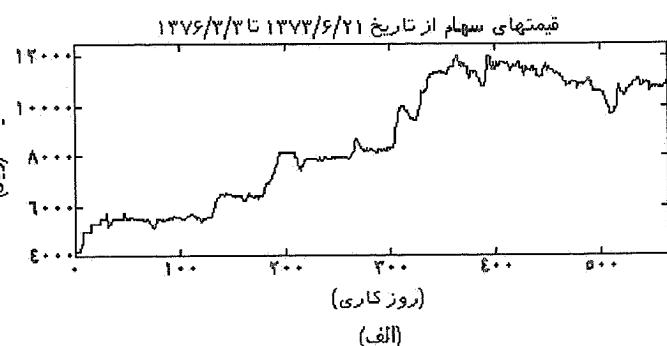
$$C_M(r) = \lim_{N \rightarrow \infty} \frac{1}{N(N-1)} \sum_{1 \leq s \leq N} I_r(X_s^M, X_s^M) \quad (6)$$

بعد محاط<sup>۲۱</sup>:

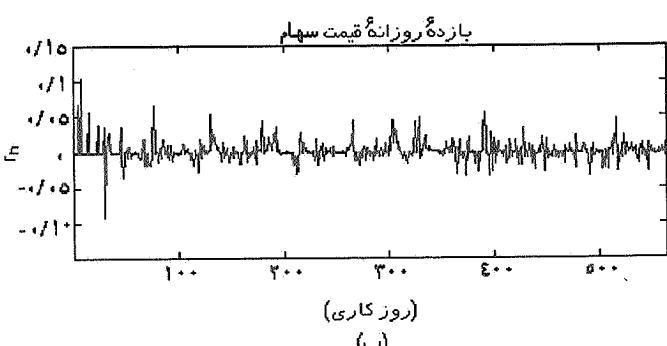
$$N_M = N - (M-1)$$

$I_r(x, y)$  تابع مشخصه ای وابسته به  $x, y$  است و به شکل زیر تعریف می شود:

$$I_r(x, y) \simeq \begin{cases} 0 & ; \|x-y\| > r \\ 1 & ; \|x-y\| \leq r \end{cases} \quad (7)$$



(الف)



(ب)

شکل ۱- قیمت و بازده لگاریتمی سهم

و سعی در ایستایی<sup>۱۷</sup> آن می شود. شکلهای (۱-الف) و (۱-ب) قیمت و بازده لگاریتمی این سهم را نشان می دهند. ۵۶۴ عدد (N) متناظر با قیمت روزانه از تاریخ ۷۳/۶/۲۱ تا ۷۶/۳/۳ مورد استفاده قرار گرفته، مبنای مقایسه ۷۳/۶/۲۱ است و هر نوع افزایش سرمایه و پرداخت سود نقدی و جایزه در محاسبات وارد شده است.

#### ۱-۱- بررسی ایستایی سری زمانی بازده سهام

برای استفاده از تحلیل تخمین بعد همبستگی لازم است سری زمانی تحت مطالعه ایستا باشد. از روش های متداول آزمون ایستایی می توان به آزمون ریشه واحد دیکی-فولرافروه<sup>۱۸</sup> اشاره کرد. این آزمون یک روش عملیاتی برای آزمایش ایستایی سریهای زمانی است، در این روش سطوح معنی دار  $1, 5, 10$  درصد تعیین شده و رگرسیونی با تأخیرهای مختلف بر روی متغیر وابسته صورت می گیرد. آماره  $t$  مربوط به ضریب متغیر وابسته در این رگرسیون محاسبه می شود، اگر این آماره از مقادیر بحرانی مربوط به سطح معنی دار کمتر باشد، فرض داشتن ریشه واحد با احتمال یک منهای سطح معنی دار مربوطه مردود و ایستایی سری زمانی پذیرفته

### جدول ۱ - نتایج حاصل از آزمون ریشه واحد سری زمانی بازده

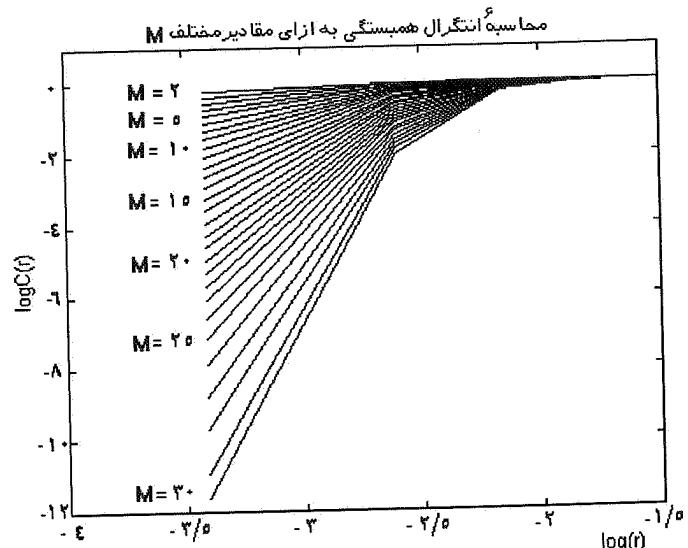
آزمون ریشه واحد دیکی-فولر افزوده اعمال شده روی سری زمانی بازده سهام	
آماره آزمون ADF :	-۱۳/۹۳۹۱
*: مقادیر بحرانی ماکینون برای رد کردن فرضیه وجود ریشه واحد	-۰.۵
	-۰.۱/۵۶۹۳
	-۰.۱/۶۱۵۹

در محاسبه  $C_M(r)$ ،  $\infty \rightarrow N$  ولي در عمل  $N$  به اندازه تعداد اطلاعات قيمت ثبت شده آن شركت است و به خاطر محدوديت آن، در انتخاب مقادير  $r$  و  $M$  محدوديت وجود داشته و عملاً نمي توان  $0 \rightarrow \infty$  را داشت. مقدار اوليه  $r$  را مي توان در فاصله  $1/50 < r < 50$  در نظر گرفت،  $\sigma$  انحراف معيار سري زمانی مربوطه است، به ازاي مقادير كوچك  $r$  مي توان نوشت

$$C_M(r) \sim r^D \quad (10)$$

اگر سистем آشوبگونه باشد،  $D_M$  به ازاي مقادير بزرگ  $M$  به مقداری بزرگتر از يك همگرا مي شود. شكل (۲) نشانگر منحنیهای Log(C<sub>M</sub>(r)) بر حسب Log(r) به ازاي مقادير M از ۲ تا ۳۰ است. مقدار تخمین زده شده  $D_M$  برای فرایند مولد قيمت سهام با افزایش بعد M به مقدار  $3/5$  همگرا مي شود. به منظور ارزیابی نتایج تخمین بعد همبستگی (D) با استفاده از اطلاعات سري زمانی اصلی سري زمانی جدیدی ایجاد مي شود، اين سري جدید با تغيير جايگاه دادهها و جايگذاري تصادفي آنها در سري اصلی ساخته مي شود. برای سري زمانی جدید شب انتگرهای همبستگی افزایش خواهد یافت و D بزرگتری به دست مي آيد (به خاطر از دست رفت ساختار موجود در اطلاعات سري جدید)، اگر فرایند سري زمانی اصلی تصادفي باشد، D محاسبه شده برای سري زمانی جدید در هم ریخته تغيير چندانی نخواهد كرد [۱۴]. تغييرات D برای اطلاعات مربوط به سري زمانی اصلی و سري زمانی جدید در هم ریخته در شكل (۳) و جدول (۲) مشاهده مي شود.

با مشاهده مقادير بعد همبستگي ( $D_M$ ) مربوط به سري اصلی و سري زمانی تصادفي، اختلاف بين آنها بيشتر از  $10\%$  به دست مي آيد. مفهوم آن اين است که ممکن است ساختاري غيرخطي ولي غير تصادفي در سري زمانی اصلی دیده شود. وجود ساختار غير



شکل (۲): منحنیهای Log(C<sub>M</sub>(r)) بر حسب Log(r) به ازای مقادير M از ۲ تا ۳۰

در واقع با اندازه گيري و تخمین بعد همبستگي ميزان همبستگي و شباخت ميان نقاط مختلف در جذب كننده غير خطى را مي توان اندازه گيري كرد. بعد همبستگي فرایند برای بعد محاط M (D<sub>M</sub>) به شكل زير تعریف مي شود

$$D_M = \lim_{\substack{r \rightarrow 0 \\ N \rightarrow \infty}} \frac{\log C_M(r, N)}{\log(r)} \quad (8)$$

بعد همبستگي سистем (D) برابر است با

$$D = \lim_{M \rightarrow \infty} D_M \quad (9)$$

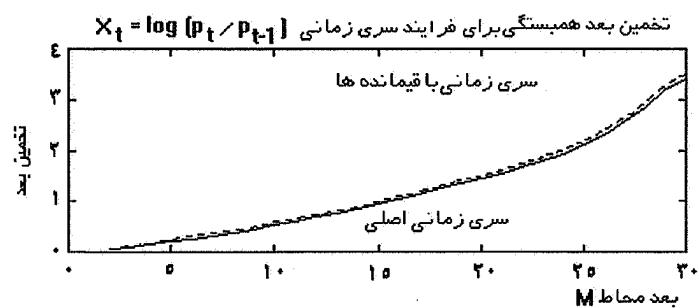
جدول ۲- تخمین بعد همبستگی برای ابعاد محاط مختلف

	$M=3$	$M=5$	$M=10$	$M=20$	$M=30$
: [۱] شهد	۰/۱۰۴۲	۰/۲۰۷۹	۰/۵۲۶۶	۱/۴۴۹۰	۳/۴۰۳۴
: [۲] شهد بینهایت	۰/۱۱۳۷	۰/۲۴۲۷	۰/۷۲۶۱	۲/۴۶۰۹	

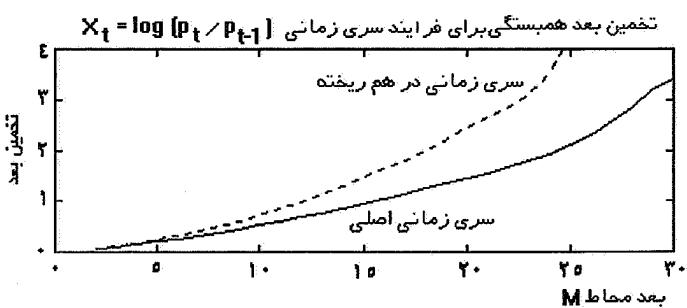
$M = \text{بعد محاط}$

[۱] شهد = سری اصلی (بازده لگاریتمی)

[۲] شهد = سری جدید ساخته شده از روی سری اصلی با جایگذاری تصادفی اطلاعات



شکل (۴): بعد همبستگی سری اصلی و سری مانده‌ها به ازای مقادیر متناظر  $M$



شکل (۳): تغییرات D برای اطلاعات مربوط به سری زمانی اصلی و سری زمانی جدید در هم ریخته

خطی یا غیرخطی هموار<sup>۲۲</sup> دارای بعد همبستگی‌ای برابر با بعد همبستگی سری زمانی اصلی است. آزمون مانده بروک برای تشخیص رفتارهای غیرخطی معین در یک سری زمانی محدود طراحی شده است [۱۵]. همانطور که اشاره شد اگر سری زمانی آشوبگونه باشد مقدار بعد همبستگی تخمینی تحت تأثیر تبدیلات خطی و غیرخطی هموار قرار نگرفته و تغییری نمی‌کند. برای انجام آزمون بروک از مدل خطی (۲,۲,۳) ARIMA که در مرجع [۱۶] به دست آمده است به عنوان مدل تخمینی بازده سهام استفاده کرده و بعد همبستگی مانده‌های ناشی از داده‌های واقعی و مدل فوق به ازای بعد محاط  $M$  از ۲ تا ۳۰ محاسبه می‌شود. شکل (۴) نمایانگر بعد همبستگی سری اصلی و سری مانده‌ها به ازای مقادیر متناظر  $M$  است.

با مقایسه دو منحنی در شکل (۴) و مشاهده اختلاف اندک موجود، نتیجه می‌شود، بعد همبستگی سری اصلی و سری مانده‌های ناشی از مدل (۲,۲,۳) ARIMA تقریباً یکسان بوده و بنابراین بر اساس آزمون مانده بروک می‌توان ادعا کرد که فرایند مولد قیمت (بازده) سهام آشوبگونه بوده و فرضیه تصادفی بودن

تصادفی در فرایند مولد قیمت (بازده) سهم مؤید این نظریه است که شاید بتوان با افزایش  $M$  ساختار این فرایند را بازسازی کرد و در واقع با استفاده از اطلاعات گذشته و مدلی مناسب، فرایند پیش‌بینی را انجام داد. گرچه روش فوق به عنوان روش مستقیم برای آزمایش پدیده آشوب در یک فرایند نیست ولی خواص فوق با وجود پدیده آشوب توافق دارد.

این روش دارای چند محدودیت عملیاتی است، اول اینکه روش توصیفی بوده و آزمونی آماری نیست و بتنابراین در مورد فواصل اطمینان تخمین بعد همبستگی و دقت مربوطه نمی‌توان اظهار نظر کرد. دوم اینکه با استفاده از روش فوق نمی‌توان بعضی از فرایندهای غیرخطی مثل فرایندهای ARCH<sup>۲۲</sup> را از یک فرایند آشوب تشخیص داد. اشکال سوم روش گراسبرگ-پروکاسیا این است که در مواجهه با سریهای زمانی با تعداد کم نمونه، مقدار بعد همبستگی تخمینی ( $D_M$ )، کمتر از مقدار واقعی خواهد بود [۹]. آزمون دیگری که در ادامه روش فوق به کار می‌رود آزمون مانده بروک<sup>۲۳</sup> نام دارد. بروک نشان داد اگر سری زمانی تحت مطالعه آشوبگونه باشد، مانده‌های حاصل از برآشش هر مدل و یا تبدیل

نوسانات قیمت رد می شود.

می دهد. همچنین با فرضیه کارامد بازار نیز مغایرت دارد. با توجه به محدود بودن طول اطلاعات قیمت ( $N = 564$ ) می توان نتیجه گیری کرد که فرایند به طور ضعیف آشوبگونه است و با وجود این خاصیت، تنها پیش‌بینی و تخمین کوتاه مدت قیمت سهام مقدور است، همچنین پیچیدگی فرایند به این معناست که با استفاده از قیمت‌های گذشته به تنهایی، نمی‌توان پیش‌بینی مطلوبی را داشت و بایستی تأثیر عوامل دیگری مانند نرخ بهره بانکی، بازار ارز، طلا و سیاست‌های کلان اقتصادی را نیز در مدل پیشنهادی در نظر گرفت.

### ۳- نتیجه گیری

نظریه آشوب به عنوان ابزاری قدرتمند برای تحلیل و پردازش اطلاعات قیمت سهام در بورس تهران مورد استفاده قرار گرفت، بعد فرآکتالی فرایند مولد قیمت (بازده) سهام مربوطه محاسبه و مقدار  $3/5$  به دست آمد، این عدد (بزرگتر از یک) پیچیدگی این فرایند را نشان می‌دهد. همگرایی  $D_M$  با افزایش  $M$  و محدود بودن آن به  $3/5$ ، فرایند سری زمانی بازده سهام مربوطه را از یک فرایند تصادفی و اتفاقی متمایز کرده و بنابراین امکان پیش‌بینی بازده آن را

### واژه نامه

1. chaos theory	9. one day return	18. augmented Dicky-Fuller (ADF) unit root test
2. weakly chaotic	10. predictability	19. M-histories
3. correlation dimension estimate	11. stochastic	20. correlation integral
4. Efficient Market Hypothesis (emh)	12. fractal dimension	21. embedding dimension
5. bias	13. auto regressive integrated moving average (ARIMA)	22. auto regressive conditional heteroskedasticity (ARCH)
6. random walk theory	14. white noise	23. brock residual test
7. martingale	15. strange attractor	24. smooth nonlinear transformation
8. expected value	16. detrend	
	17. stationary	

### مراجع

1. Granger, W. J. , "Forecasting Stock Market Prices: Lessons for Forecasters," *Int. Journal of Forecasting* 8, 3-13, 1992.
2. Hinich, M.J., and Patterson, D.M., "Evidence of Nonlinearity in Daily Stock Returns," *Journal of Bus.&Econ. Stat.*,3,1: 69-77, 1985.
3. Scheinkman, J., and LeBaron, B., "Nonlinear Dynamics and Stock Returns," *Journal of Business*, 62,3: 311-338, 1989.
4. Frank, M.Z., and Stengos, T., "Some Evidence Concerning Macro-Economic Chaos," *Journal of Monetary Economics* 22, Forthcoming, 1988.
5. Grassberger, P., and Procaccia, I., "Characterization of Strange Attractors," *Phys. Review Letters*, 50, 3460-3490, 1983.
6. Casdagli, M., *Nonlinear Forecasting, Chaos and Statistics*. In: *Modeling Complex Phenomena*, Springer-Verlag, Berlin, 1991.
7. Sakai, H., and Tokumaru, H. , "Auto Correlations of a Certain Chaos," *IEEE Transactions on Acoustics, Speech and Signal Processing* ASSP-28, pp. 588-590, 1980.
8. Brockman, P., and Chowdhury, M., "Deterministic Versus Stochastic Volatility: Implications for Option Pricing Model," *Applied Financial Economics*, 7: pp. 499-505, 1997.
9. Hsieh, D.A., "Chaos and Nonlinear Dynamics: Application to Financial Markets," *Journal of Finance* 46: 1839-77, 1991.
10. Brock, W. A, Hsieh, D. A, and Lebaron, B., *Nonlinear Dynamics, Chaos, and Instability. Statistical Theory and Economic*, MIT Press, Massachusetts, 1992.
11. Frank, M. Z., Gencay R., and Stengos T.,

- "International Chaos?", *European Economic Review*, 32, 1569-1584, 1988.
12. Frank, M. Z., and Stengos T., "Chaotic Dynamics in Economic Time-series," *Journal of Economic Surveys*, 2, 103-133, 1988.
13. Takens, F., *Detecting Strange Attractors in Turbulence*, Springer-Verlag, Berlin, 1980.
14. Isham, V., *Statistical Aspects of Chaos, A Review. in: Networks and Chaos Statistical and Probabilistic Aspects*, Chapman & Hall, London, 1993.
15. Brock, W.A., Dechert, W., and Scheinkman, J., "A Test for Independence Based on the Correlation Dimension," Working Paper, Madison, University of Wisconsin, University of Houston, University Chicago, 1987.
۱۶. خالو زاده، حمید، "مدلسازی غیرخطی و پیش‌بینی قیمت سهام در بازار بورس تهران،" رساله دکترای مهندسی برق-کنترل، دانشگاه تربیت مدرس، بهمن ۱۳۷۷.