



دانشگاه پیام نور

پایان نامه

برای دریافت درجه کارشناسی ارشد

در رشته آمار

دانشکده علوم

گروه علمی آمار

عنوان پایان نامه:

آزمون بیزی ریشه واحد در مدل‌های واریانس ناهمگن شرطی

با استفاده از روش‌های MCMC

توسط:

خدیدجه حسین پور

استاد راهنما:

دکتر فضل اله لک

استاد مشاور:

دکتر نرگس عباسی

نگارش:

دی ماه 1388

تقدیم به همسر و دختر عزیزم

قدردانی

در اینجا بر خود لازم می‌دانم که از همسر و دختر عزیزم که در طی سال‌های تحصیل با گذشت و فداکاری مرا تشویق کردند، سپاسگذاری کنم. امیدوارم بتوانم گوشه‌ای از زحماتشان را جبران کنم.

از استاد راهنمای ارجمند جناب آقای دکتر فضل‌اله لک و استاد مشاور محترم سرکار خانم دکتر نرگس عباسی که با صبر و حوصله بسیار زیادی مرا در تدوین این پایان‌نامه راهنمایی نمودند تشکر و قدردانی می‌نمایم. همچنین از جناب آقای دکتر علیرضا نعمت‌اللهی که زحمت داوری این پایان‌نامه را بر عهده داشتند، تشکر و قدردانی می‌نمایم.

آزمون بیزی ریشه واحد در مدل‌های واریانس ناهمگن شرطی با استفاده از روش‌های MCMC

چکیده

پدیده خوشه‌بندی واریانس شرطی در بسیاری از سری‌های زمانی مالی مشاهده می‌شود و این پدیده را می‌توان بر اساس مدل‌بندی واریانس و کوواریانس شرطی متغیر در زمان تحلیل نمود.

یکی از اعضای این کلاس مدل اتورگرسیو واریانس شرطی مشاهده نشده (*UARCH*) است، که به وسیله شفارد (1996) معرفی شد. در این مدل مؤلفه‌های *ARCH* با خطا مشاهده می‌شوند و یا ممکن است به عنوان یک فرآیند پنهان دیده شوند.

برای برآورد پارامترهای این مدل به روش بیزی با مشکلاتی روبرو هستیم و در حالت پیوسته محاسبه انتگرال‌های چندگانه بسیار مشکل و وقت‌گیر است. برای رهایی از این مشکلات با استفاده از روش‌های مونت کارلو به شبیه‌سازی از این توزیع‌ها می‌پردازیم.

در پایان با استفاده از آزمون ریشه واحد بررسی می‌کنیم آیا این مدل مانا یا نامانا است؟ این آزمون با استفاده از نسبت پسین انجام می‌شود که از حاصلضرب نسبت پیشین و عامل بیز بدست می‌آید.

وقتی نسبت پیشین برابر با یک باشد عامل بیزی با نسبت پسین برابر است.

واژه‌های کلیدی: مدل *ARCH* مشاهده نشده، مونت کارلو، عامل بیزی، نسبت پسین.

فهرست مندرجات

1	پیش‌گفتار.....
2	1 مدل‌های سری‌های زمانی واریانس ناهمگن شرطی
2	1-1 مقدمه
2	2-1 مدل خود بازگشتی مرتبه یک
4	3-1 مدل میانگین متحرک مرتبه یک
5	4-1 مدل اتورگرسیو میانگین متحرک
5	5-1 خوشه‌بندی واریانس شرطی
6	6-1 رده‌بندی مدل‌های دارای بی‌ثباتی واریانس
7	1-6-1 مدل‌های ARCH
9	2-6-1 مدل‌های GARCH
11	3-6-1 مدل‌های بی‌ثباتی تصادفی

13	مدل اتورگرسیو واریانس شرطی مشاهده نشده	4-6-1
16	روش های بیزی و مونت کارلوی زنجیر مارکوفی	2
16	مقدمه	1-2
17	قضیه بیز	2-2
18	مشکلات محاسباتی تحلیل بیزی	3-2
20	روش های مبتنی بر نمونه گیری	4-2
21	روش پذیرش - رد	1-4-2
24	نمونه گیری نقاط مهم	2-4-2
26	زنجیرهای مارکوف	5-2
28	الگوریتم متروپولیس هستینگ	6-2
31	نمونه گیری برشی	7-2
34	نمونه گیری گیس	8-2
37	نمونه گیری متغیر کمکی	9-2
41	الف - نمونه گیر متغیر کمکی ساده	1-9-2
41	ب - نمونه گیر متغیر کمکی چند متغیره	1-9-2
42	ج - نمونه گیر متغیر کمکی ضربی	1-9-2

43	خواص نمونه‌گیر متغیر کمکی	2-9-2
47	نمونه‌گیر متغیر کمکی در مدل‌گذاری بیزی	3-9-2
49	طرح متروپولیس هستینگ درون نمونه‌گیر متغیر کمکی	4-9-2
50	روش‌های تشخیص همگرایی	10-2
51	آماره گلمن - روبین	1-10-2
53	آماره گوک	2-10-2
54	3 نمونه‌گیر متغیر کمکی و مدل اتورگرسیو واریانس شرطی مشاهده نشده		
54	مقدمه	1-3
55	مدل اتورگرسیو واریانس شرطی مشاهده نشده	2-3
56	یافته‌های بیز و نمونه‌گیر متغیر کمکی	3-3
59	کاربرد نمونه‌گیر متغیر کمکی	4-3
62	روش نمونه‌گیری از گاما معکوس بریده شده	5-3
62	یک مثال کاربردی	6-3
78	4 آزمون بیزی ریشه واحد برای مدل‌های UARCH		
78	مقدمه	1-4
79	تعاریف	2-4

80 استنباط بیزی	3-4
81 انتخاب چگالی پیشین	1-3-4
82 چگالی پسین توام از طریق روش‌های <i>MCMC</i>	2-3-4
83 تقریب مونت کارلو برای نسبت بخت پسین	3-3-4
85 درست‌نمایی حاشیه‌ای به روش نمونه‌گیر گیبس	4-4
85 مقدمه	1-4-4
87 رهیافت	2-4-4
88 برآورد $p(q^* y)$	1-2-4-4
88 الف دو بردار بلوکی	1-2-4-4
89 ب بلوک‌های سه بردار	1-2-4-4
90 ج حالت عمومی	1-2-4-4
92 برآورد عامل بیزی	2-2-4-4
92 یادآوری‌ها	3-2-4-4
93 مثال کاربردی	5-4

فهرست اشکال

64	1-3 خروجی $MCMC$ برای پارامتر a مدل $ARCH$ مشاهده نشده بر اساس داده‌های شبیه‌سازی شده
65	2-3 خروجی $MCMC$ برای پارامتر b مدل $ARCH$ مشاهده نشده بر اساس داده‌های شبیه‌سازی شده
65	3-3 خروجی $MCMC$ برای پارامتر s^2 مدل $ARCH$ مشاهده نشده بر اساس داده‌های شبیه‌سازی شده
66	4-3 هیستوگرام پسین برای پارامترهای $ARCH$ مشاهده نشده بر اساس داده‌های شبیه‌سازی شده
67	5-3 نمودارهای چگالی پسین و میانگین جاری برای پارامتر a بر اساس داده‌های شبیه‌سازی شده
68	6-3 نمودارهای چگالی پسین و میانگین جاری برای پارامتر b بر اساس داده‌های شبیه‌سازی شده
69	7-3 نمودارهای چگالی پسین و میانگین جاری برای پارامتر s^2 بر اساس داده‌های شبیه‌سازی شده
70	8-3 نمودار داده‌های شبیه‌سازی شده (y) و مولفه مشاهده نشده (f_t) .

71	9-3 خروجی $MCMC$ برای پارامتر a مدل $ARCH$ مشاهده نشده بر اساس داده‌های واقعی.....
72	10-3 خروجی $MCMC$ برای پارامتر b مدل $ARCH$ مشاهده نشده بر اساس داده‌های واقعی.....
72	11-3 خروجی $MCMC$ برای پارامتر s^2 مدل $ARCH$ مشاهده نشده بر اساس داده‌های واقعی.....
73	12-3 هیستوگرام پسین برای پارامترهای $ARCH$ مشاهده نشده بر اساس داده‌های واقعی.....
74	13-3 نمودارهای چگالی پسین و میانگین جاری برای پارامتر a بر اساس داده‌های واقعی.....
75	14-3 نمودارهای چگالی پسین و میانگین جاری برای پارامتر b بر اساس داده‌های واقعی.....
76	15-3 نمودارهای چگالی پسین و میانگین جاری برای پارامتر s^2 بر اساس داده‌های واقعی.....
77	16-3 نمودار داده‌های واقعی (y) و مولفه مشاهده نشده (f_t).....

فهرست جداول

64	1-3 جدول آماره‌های پسین برای پارامترهای مدل $UARCH$ بر اساس داده‌های شبیه‌سازی شده
71	2-3 جدول آماره‌های پسین برای پارامترهای مدل $UARCH$ بر اساس داده‌های واقعی
94	1-4 مقادیر متوسط میانگین b و $\log_{10}(POR)$
95	2-4 میانگین پسین s^2 ، a و b و لگاریتم نسبت بخت پسین

پیش‌گفتار

اخیراً مدل‌هایی با واریانس شرطی متغیر در زمان توجهات زیادی را به سمت خود جلب کرده است. رفتار سری‌های زمانی مالی همچون برگشت سرمایه و نرخ‌های ارز از طریق این مدلها به خوبی تحلیل می‌شوند. این مدلها در توضیح پدیده خوشه‌بندی واریانس شرطی که در بسیاری از داده‌های مالی رویت می‌شوند، توانا هستند. در این پایان‌نامه یکی از مدل‌های بی‌ثباتی واریانس بنام مدل اتورگرسیو واریانس شرطی مشاهده نشده بررسی می‌شود.

این پایان‌نامه شامل چهار فصل می‌باشد. در فصل اول مدل‌های سری زمانی واریانس ناهمگن شرطی را معرفی نموده و برخی از ویژگیهای آن بیان می‌شود. سپس روش‌های بیزی و مونت کارلوی زنجیر مارکوفی به همراه الگوریتم‌هایی جهت سهولت نمونه‌گیری شرح داده می‌شود. در فصل سوم مدل اتورگرسیو واریانس شرطی مشاهده نشده و کاربرد نمونه‌گیری متغیر کمکی در آن مطرح و با استفاده از داده‌های شبیه‌سازی شده و داده‌های نرخ سهام روزانه آلمان نسبت به یونان در دوره زمانی 97/5/2-93/12/16 به بررسی مفهوم همگرایی در زنجیرها و برآورد پارامترهای این مدل پرداختیم. در فصل آخر ضمن معرفی آزمون بیزی ریشه‌واحد برای این مدل با استفاده از داده‌های واقعی و شبیه‌سازی شده این آزمون انجام می‌شود.

تاکید بیشتر این پایان‌نامه بر مدل اتورگرسیو واریانس شرطی مشاهده نشده است. از فواید این پایان‌نامه استفاده از داده‌های واقعی و شبیه‌سازی شده در جهت برآورد پارامترهای مدل مذکور و انجام آزمون ریشه‌واحد برای پارامتر b است.

فصل 1

مدلهای سری‌های زمانی واریانس ناهمگن شرطی

1-1 مقدمه:

تا سال 1980، مدل‌بندی سری‌های زمانی مالی بر گشتاور اول شرطی متمرکز بود و وابستگی‌های زمانی گشتاورهای بالاتر در نظر گرفته نمی‌شد. از سال 1980 به بعد محققان به مدل‌بندی براساس کوواریانس و واریانس متغیر در زمان علاقه‌مند شدند که این نتایج نقش مهمی را در اقتصاد مدرن بازی می‌کند. پدیده خوشه‌بندی واریانس شرطی در بسیاری از سری‌های زمانی مالی مشاهده می‌شود، به عنوان مثال برگشت سرمایه و نرخ‌های ارز بوسیله مدل‌بندی گشتاور دوم شرطی به خوبی تحلیل می‌شوند.

1-2 مدل خودبازگشتی مرتبه یک

فرض می‌کنیم $\{e_t\}$ یک دنباله نوفه سفید¹ با میانگین صفر و واریانس σ_e^2 باشد، فرآیند $\{y_t\}$ را مدل اتورگرسیو مرتبه‌ی یک گویند هرگاه

$$y_t = m + j y_{t-1} + e_t. \quad (1.1)$$

¹ white noise

الگوی بالا در واقع یک الگوی رگرسیون است با این تفاوت که در اینجا y_t روی متغیرهای مستقل رگرسیون نشده بلکه روی مقادیر گذشته y_t رگرسیون شده است و به این دلیل است که فرآیند $\{y_t\}$ را اتورگرسیو یا خود بازگشتی نامیده‌اند. مدل اتورگرسیو مرتبه‌ی یک را با نماد اختصاری $AR(1)$ نمایش می‌دهند. این مدل همواره وارون‌پذیر است، یعنی همواره بدون گذاشتن شرایطی روی j می‌توان e_t را به صورت یک ترکیب خطی موزون از مشاهدات حال و گذشته فرآیند نوشت. این مدل را با توجه به عملگر انتقال پسر B می‌توان به صورت زیر نوشت:

$$\begin{aligned} f(B)y_t &= e_t \\ f(B) &= 1 - jB \end{aligned}$$

جهت مانایی مدل باید ریشه‌های $f(B) = 0$ از لحاظ قدر مطلق بزرگتر از واحد باشد که شرط $|j| < 1$ را نتیجه می‌دهد. گاهی اوقات مدل $AR(1)$ را فرآیند مارکوف نیز می‌نامند.

اگر از طرفین تساوی (1.1) امید ریاضی بگیریم داریم:

$$E(Y_t) = m + j E(Y_{t-1}) + 0$$

و با فرض مانایی فرآیند، $E(Y_t) = E(Y_{t-1})$ است بنابراین

$$E(Y_t) = m + j E(Y_t) \Rightarrow E(Y_t) = \frac{m}{1-j}$$

میانگین y_t در صورتی که $j \neq 1$ باشد، وجود دارد و $E(Y_t)$ به ثابت m وابسته است. اگر $m = 0$ خواهیم داشت $m_y = EY_t = 0$. برای به دست آوردن واریانس در عبارت $E(Y_t Y_{t-k}) = E(j Y_{t-1} Y_{t-k})$ مقدار $k = 0$ را قرار داده و با توجه به $E(Y_t^2) = s_y^2$ (چون میانگین

صفر است) و $E(e_t Y_t) = s_e^2$ داریم، $s_y^2 = j g_1 + s_e^2$ از طرفی به ازای $k = 1$ عبارت بالا نتیجه

می‌دهد $g_1 = j g_0 = j s_y^2$ ، پس $s_y^2 = j (j s_y^2) + s_e^2$ و یا

$$s_y^2 = g_0 = \frac{s_e^2}{1-j^2}, \quad j \neq 0$$

تعریف 1: سری زمانی را مانا می‌گویند هرگاه تغییرات منظمی در میانگین و واریانس آن وجود نداشته و تغییرات دوره‌ای اکید حذف شده باشند. $\{r_t\}$ یک سری زمانی مانای اکید است اگر توزیع توأم $(r_t, \mathbf{K}, r_{t+k})$ مشابه با توزیع توأم $(r_{t+t}, \mathbf{K}, r_{t+k+t})$ باشد که در آن t دلخواه، k یک عدد صحیح مثبت دلخواه و (t_1, \mathbf{K}, t_k) یک مجموعه از اعداد صحیح مثبت می‌باشد. و $\{r_t\}$ مانای ضعیف است اگر $E[r_t] = m$ (میانگین ثابت باشد) و $Cov(r_t, r_{t-l}) = g_l$ فقط به l بستگی داشته باشد. در اینجا منظور از مانا همان مانای ضعیف است.

تعریف 2: سری زمانی $\{e_t\}$ نوفه سفید نامیده می‌شود اگر $\{e_t\}$ دنباله‌ای از متغیرهای تصادفی مستقل و هم توزیع با میانگین و واریانس متناهی باشد. به ویژه اگر e_t دارای توزیع نرمال با میانگین صفر و واریانس s^2 باشد نوفه سفید گوسی² نامیده می‌شود.

3-1 مدل میانگین متحرک مرتبه یک

اگر سری زمانی $\{Z_t\}$ نوفه سفید با میانگین صفر و واریانس $\{s_z^2\}$ باشد در آن صورت سری $\{X_t\}$ را میانگین متحرک با مرتبه یک $(MA(1))$ می‌نامیم هرگاه داشته باشیم:

$$X_t = Z_t - b_1 Z_{t-1} = (1 - b_1 B) Z_t$$

2 Gaussian white noise

این فرآیند همواره ماناست و برای این که وارون پذیر باشد باید $|b_1| < 1$. با توجه به $E(Z_t) = 0$ معلوم می شود که میانگین فرآیند صفر خواهد بود و

$$Var(X_t) = s_z^2(1 + b_1^2)$$

4-1 مدل اتورگرسیو میانگین متحرک

هر فرآیند مانا و وارون پذیر را می توان به صورت میانگین متحرک یا اتورگرسیو نوشت. در هریک از دو صورت، ممکن است پارامترهای زیادی موجود باشد. بطور کلی وجود تعداد زیادی پارامتر در الگو دقت برآورد را کاهش می دهد. بنابراین در ساختن یک الگو لازم است جملات اتورگرسیو و میانگین متحرک توأماً منظور شوند. به ترتیب فرآیند و واریانس آن به صورت زیر می باشد:

$$X_t = jX_{t-1} + Z_t - b_1Z_{t-1}$$

$$Var(X_t) = \frac{(1 + b_1^2 - 2jb_1)}{(1 - j^2)} s_z^2 .$$

5-1 خوشه بندی واریانس شرطی

پدیده خوشه بندی واریانس شرطی بدین معنی است که پراکندگی داده ها به صورت خوشه ای است که به طور وضوح با رسم نمودار سری های برگشت سرمایه یا نرخ های ارز قابل رویت است. محققان زیادی این رفتار (پدیده) را با استفاده از مدل هایی که واریانس شان در طول زمان متغیر است بررسی کردند.

1-6 رده‌بندی مدل‌های دارای بی‌ثباتی واریانس³

چندین مدل وجود دارد که می‌توانند پدیده خوشه‌بندی واریانس شرطی را بر اساس مدل‌بندی واریانس و کوواریانس شرطی متغیر در زمان تحلیل کنند. در این زمینه می‌توان به شفارد⁴ (1996)، بولرسلف⁵، چو⁶ و کرنر⁷ (1992)، گوریرو⁸ (1997) مراجعه کرد. کاکس⁹ (1981) این مدل‌ها را به دو رده‌ی اصلی تقسیم‌بندی کرد که عبارتند از مدل‌های مشاهده محور¹⁰ و پارامتر محور¹¹. به منظور بحث در مورد این دو رده فرض می‌کنیم:

$$y_t | \mathbf{y}_t \sim N(\mathbf{0}, \mathbf{S}_t^2)$$

که y_t مشاهده فرآیند تصادفی در لحظه‌ی t بوده و نماد $N(\cdot, \cdot)$ نشان دهنده توزیع نرمال و \mathbf{y}_t شامل اطلاعات گذشته تا زمان t می‌باشد، یعنی $\mathbf{y}_t = \{y_t, y_{t-1}, \mathbf{K}\}$. مدل‌های مشاهده محور اجازه می‌دهند که \mathbf{y}_t تابعی از مقادیر تاخیردار¹² y_t باشد. مشهورترین این مدل‌ها، مدل اتورگرسیو مشروط به ناهمگنی واریانس¹³، انگل¹⁴ (1982)، و مدل اتورگرسیو مشروط به ناهمگنی واریانس تعمیم‌یافته، بولرسلف (1986)، هستند.

در مدل اتورگرسیو واریانس شرطی (*ARCH*)، واریانس شرطی y_t بعنوان یک تابع خطی از توان دوم مشاهدات گذشته در نظر گرفته می‌شود:

$$s_t^2 = a_0 + a_1 y_{t-1}^2 + \mathbf{K} + a_p y_{t-p}^2$$

به طور مشابه در مدل (*GARCH*)، واریانس شرطی علاوه بر مشاهدات با تأخیر، به واریانس‌های

3 Volatility	7 Kroner	11 Parameter- driven
4 Shephard	8 Gourioux	12 Lagged
5 Bollerslev	9 Cox	13 Autoregressive Conditional Heteroscedasticity
6 Chou	10 Observation- driven	14 Engle

اتورگرسیو شرطی با تأخیر نیز وابسته است:

$$s_t^2 = a_0 + a_1 y_{t-1}^2 + \mathbf{K} + a_p y_{t-p}^2 + b_1 s_{t-1}^2 + \mathbf{K} + b_q s_{t-q}^2.$$

از طرف دیگر مدل‌های پارامتر محور (یا مدل‌های فضا وضعیت) y_t را به عنوان یک تابعی از

تعدادی مولفه‌های پنهان یا مشاهده نشده در نظر می‌گیرند. یک نمونه بارز از این کلاس، مدل بی‌ثباتی

تصادفی¹⁵، تیلور¹⁶ (1982)، است. فرم کلی این مدل به صورت

$$y_t | h_t \sim N(\mathbf{0}, \exp(h_t))$$

$$h_t | a, d, h_{t-1}, s_h^2 \sim N(a + dh_{t-1}, s_h^2)$$

است، که در آن h_t, \mathbf{K}, h_t مشاهده نشده‌اند.

1-6-1 مدل‌های ARCH

ساده‌ترین مدل بی‌ثباتی واریانس برای حالت مشاهده محور، مدل ARCH است که به وسیله انگل

ارائه شده است. مدل ARCH با مرتبه‌ی p به صورت زیر نوشته می‌شود:

$$y_t | \underline{a}, y_{t-1} \sim N(\mathbf{0}, s_t^2) \quad (2.1)$$

$$s_t^2 = a_0 + \sum_{i=1}^p a_i y_{t-i}^2 \quad (3.1)$$

که y_t مقدار سری زمانی در لحظه‌ی t است، $\underline{a} = (a_0, \mathbf{K}, a_p)$ و $\underline{y}_{t-1} = \{y_{t-1}, y_{t-2}, \mathbf{K}\}$ با

توجه به نامنفی بودن s_t^2 بنابراین a_1, \mathbf{K}, a_p باید نامنفی و $a_0 > \mathbf{0}$ باشد.

15 Stochastic Volatility

16 Taylor

قضیه 1- انگل (1982): فرآیند $ARCH(p)$ مانای ضعیف است اگر و فقط اگر همه ریشه‌های

$$\sum_{i=1}^p a_i < 1 \text{ بنابراین}$$

اثبات: به مقاله انگل (1982) رجوع شود.

با توجه به این قضیه واریانس غیرشرطی وجود دارد و

$$Var(Y_t) = E(Y_t^2) = \frac{a_0}{1 - \sum_{i=1}^p a_i}.$$

وضعیت گشتاورهای مدل $ARCH(1)$ بوسیله انگل بررسی شده است. با توجه به نرمال بودن (2. 1)

تمام گشتاورهای مراتب فرد صفر هستند.

به عنوان مثال در مدل $ARCH(1)$ که به صورت زیر تعریف می‌شود:

$$y_t = s_t e_t, \quad s_t^2 = a_0 + a_1 y_{t-1}^2 \quad a_0 > 0, \quad a_1 \geq 0.$$

e_t یک دنباله از متغیرهای تصادفی هم توزیع و مستقل با میانگین صفر و واریانس یک است. معمولاً

e_t از توزیع نرمال و یا t استودنت پیروی می‌کند:

$$E(Y_t) = E[E(Y_t | y_{t-1})] = E[s_t E(e_t)] = 0$$

که y_{t-1} شامل همه توابع خطی برگشتی گذشته است. گشتاور دوم $E(y_t^2)$ در صورتی که $a_1^2 < 1$

وجود دارد و برابر است با:

$$Var(Y_t) = E(Y_t^2) = E[E[Y_t^2 | y_{t-1}]] = E[a_0 + a_1 Y_{t-1}^2] = a_0 + a_1 E(Y_{t-1}^2).$$

با توجه به اینکه سری ماناست بنابراین خواهیم داشت:

$$\text{Var}(Y_t) = \text{Var}(Y_{t-1}) = E(Y_{t-1}^2)$$

$$\Rightarrow \text{Var}(Y_t) = \frac{a_0}{1-a_1}$$

و به همین نحو برای $ARCH(p)$ قابل اثبات است. $E(Y_t^4)$ با توجه به فرمول زیر در صورتی که

$$3a_1^2 < 1 \text{ وجود دارد:}$$

$$E(Y_t^4) = \frac{3a_0^2(1+a_1)}{1-a_1(1-3a_1^2)}$$

کشیدگی توزیع غیر شرطی y_t برابر است با:

$$k(Y_t) = \frac{E(Y_t^4)}{E(Y_t^2)^2} - 3 = \frac{3(1-a_1^2)}{(1-3a_1^2)} - 3$$

برای $a_1 > 0$ ، کشیدگی مثبت است و این نشان می‌دهد که دم‌های توزیع حاشیه‌ای سنگین‌تر از

توزیع نرمال است. فرض اولیه را بخاطر می‌آوریم که y_t به طور شرطی نرمال است اما بطور

حاشیه‌ای نرمال نیست اگر فرض کنیم که بطور حاشیه‌ای نرمال است واریانس شرطی باید مستقل از

مقادیر گذشته باشد.

1-6-2 مدل‌های GARCH

مدل $GARCH$ ، بولرسلف و تیلور (1986)، تعمیمی از مدل $ARCH$ است و مدل $GARCH(p, q)$

به صورت زیر تعریف می‌شود:

$$y_t | \underline{a}, \underline{b}, \underline{y}_{t-1} \sim N(\underline{\alpha}, s_t^2) \quad (4.1)$$