

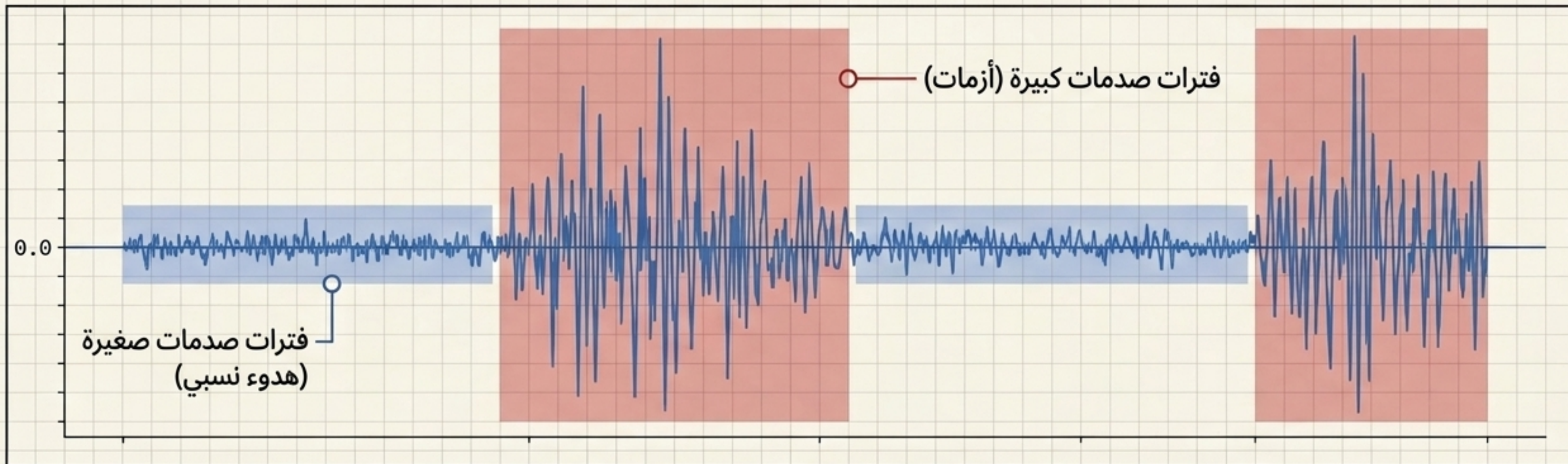
تقدير وتفسير نماذج ARCH باستخدام Eviews

دليل عملي لتحليل ونمذجة تجمعات التقلب في السلاسل
الزمنية المالية

لماذا تفشل النماذج التقليدية مع البيانات المالية؟

ظاهرة تجمعات التقلب (Volatility Clustering)

Returns over Time



الصدمات الكبيرة تتألفها صدمات كبيرة، والصدمات الصغيرة تتبعها صدمات صغيرة

الحل النظري: البنية المزدوجة لنموذج ARCH

معادلة المتوسط (Mean Equation)

$$r_t = \mu + \varepsilon_t$$

تتنبأ بالعائد الفعلي بناءً على المتوسط وتستخرج (البواقي) أو الخطأ العشوائي.

شرح رموز معادلة المتوسط

r_t : العائد الفعلي
 μ : المتوسط المتوقع
 ε_t : البواقي/الخطأ العشوائي

معادلة التباين (Variance Equation)

$$h_t = \alpha_0 + \alpha_1 \varepsilon_{t-1}^2$$

جوهر نموذج ARCH. تتنبأ بتباين الخطأ الحالي بناءً على مربع صدمات الماضي.

شرح رموز معادلة التباين

h_t : التباين المشروط
 α_0 : ثابت التباين
 α_1 : معامل ARCH
 ε_{t-1}^2 : مربع البواقي المتأخرة

خريطة الطريق الكمية: سير العمل داخل EViews



الخطوة 1: الشروط المسبقة ومعادلة المتوسط

استقرارية السلسلة (Stationarity) ✓

اختبار ADF (Unit Root Test). يجب أن تكون السلسلة الزمنية مستقرة ($P\text{-value} < 0.05$).

بناء معادلة المتوسط (Mean Equation) ✓

تقدير نموذج ARMA (مثل $AR(1) MA(1)$) باستخدام المربعات الصغرى OLS.

استخراج البواقي (Residuals) - الهدف الأساسي ✓

الهدف ليس تفسير معاملات ARMA، بل استخراج سلسلة البواقي لاختبار تقلباتها في الخطوات القادمة.

الهدف والتأثير على الخطوات اللاحقة

الهدف الأساسي هو ضمان استقرار البيانات وبناء نموذج متوسط سليم (ARMA) للحصول على بواقي دقيقة. هذه البواقي هي الجزء بواقي دقيقة. هذه البواقي هي المدخل الرئيسي للخطوات التالية (اختبار وتقدير ARCH)، وأي خطأ هنا سيؤدي لنتائج مضللة لاحقاً.

الخطوة 2: إثبات الحاجة لنموذج ARCH (اختبار LM)

View -> Residual Diagnostics -> Heteroskedasticity Tests -> ARCH

قراءة قيمة P-value لاختبار
Obs*R-squared

إذا كانت
 $P\text{-value} > 0.05$



نقبل الفرضية العدمية.
لا يوجد أثر ARCH.
توقف هنا.

إذا كانت
 $P\text{-value} < 0.05$



نرفض الفرضية العدمية.
البواقي تعاني من تجمعات التقلب.
يجب الانتقال إلى نموذج ARCH.

الخطوة 3: إعداد وتقدير النموذج في EViews

1 تغيير الإعداد إلى ARCH - Autoregressive Conditional Heteroskedasticity

2 إدخال المتغير التابع متبوعاً بالثابت ومعلمات ARMA (مثال: (R C AR(1) MA(1))

3 تعيين القيمة إلى 1

4 تعيين القيمة إلى 0 (لتقدير نموذج ARCH نقي أولاً)

Equation Estimation

Equation specification

R C AR(1) MA(1)

Method

ARCH - Autoregressive Conditional Heteroskedasticity

ARCH Order

GARCH Order

1

2

3

4

OK

Cancel

تشرح مخرجات EViews: أين تنظر؟

Mean Equation				
C	0.00045	0.00012	3.75000	0.0002
AR(1)	0.35000	0.08500	-4.11765	0.0000
MA(1)	0.34000	0.14700	-1.01875	0.0001

لا نركز على هذا الجزء هنا

Variance Equation					
	Variable	Coefficient	Std. Error	z-Statistic	Prob.
1	C	0.00045	0.00012	3.75000	0.0002
2	RESID(-1)^2	0.35000	0.08500	4.11765	0.0000

α_0 (الثابت / Constant)

α_1 (أثر ARCH / ARCH term)

الخطوة 4: فك شفرة معادلة التباين (تفسير المعلمات)

بلى حل Slic C

$$h_t = C + \text{RESID}(-1)^2$$

يمثل (α_0)

التقلب الأساسي طويل الأجل أو مستوى التباين عندما لا تكون هناك هناك صدمات في السوق.

يمثل (α_1)

يقيس تأثير صدمة أمس (الخطأ السابق المربع) على تقلبات اليوم. إذا كان المعلم معنوياً إحصائياً ($P\text{-value} < 0.05$)، فهذا يثبت وجود ديناميكية في التقلبات.

شروط الصلاحية الإحصائية (Parameter Rules)

الشرط الأول: إيجابية المعلمات

$$\alpha_0 > 0 \text{ و } \alpha_1 > 0$$

التباين (σ_t^2) لا يمكن أن يكون قيمة سالبة رياضياً.

الشرط الثاني: قيد الاستقرار

$$0 < \alpha_1 < 1$$

إذا كانت α_1 أكبر من أو تساوي 1، فإن نموذج التقلب يصبح انفجارياً (Explosive)، مما يعني أن الصدمات ستتضخم إلى ما لا نهاية.

تأكد دائماً أن عمود Prob (P-value) لكل معلمة أقل من 0.05

الخطوة 5: هل النموذج جيد؟ (Model Diagnostics)

التأكد من أن نموذج ARCH قد أصلح المشاكل.

اختبار ARCH LM (بقايا التباين)



الهدف: هل تخلصنا من كل أنماط التباين المتبقية؟

نحتاج $P\text{-value} > 0.05$ (للنجاح)

اختبار الارتباط الذاتي (للبقايا)



الهدف: هل تخلصنا من كل أنماط الارتباط بين الأخطاء؟

نحتاج $P\text{-value} > 0.05$ (للنجاح)

لم- تو: متى ننتقل من ARCH إلى GARCH؟

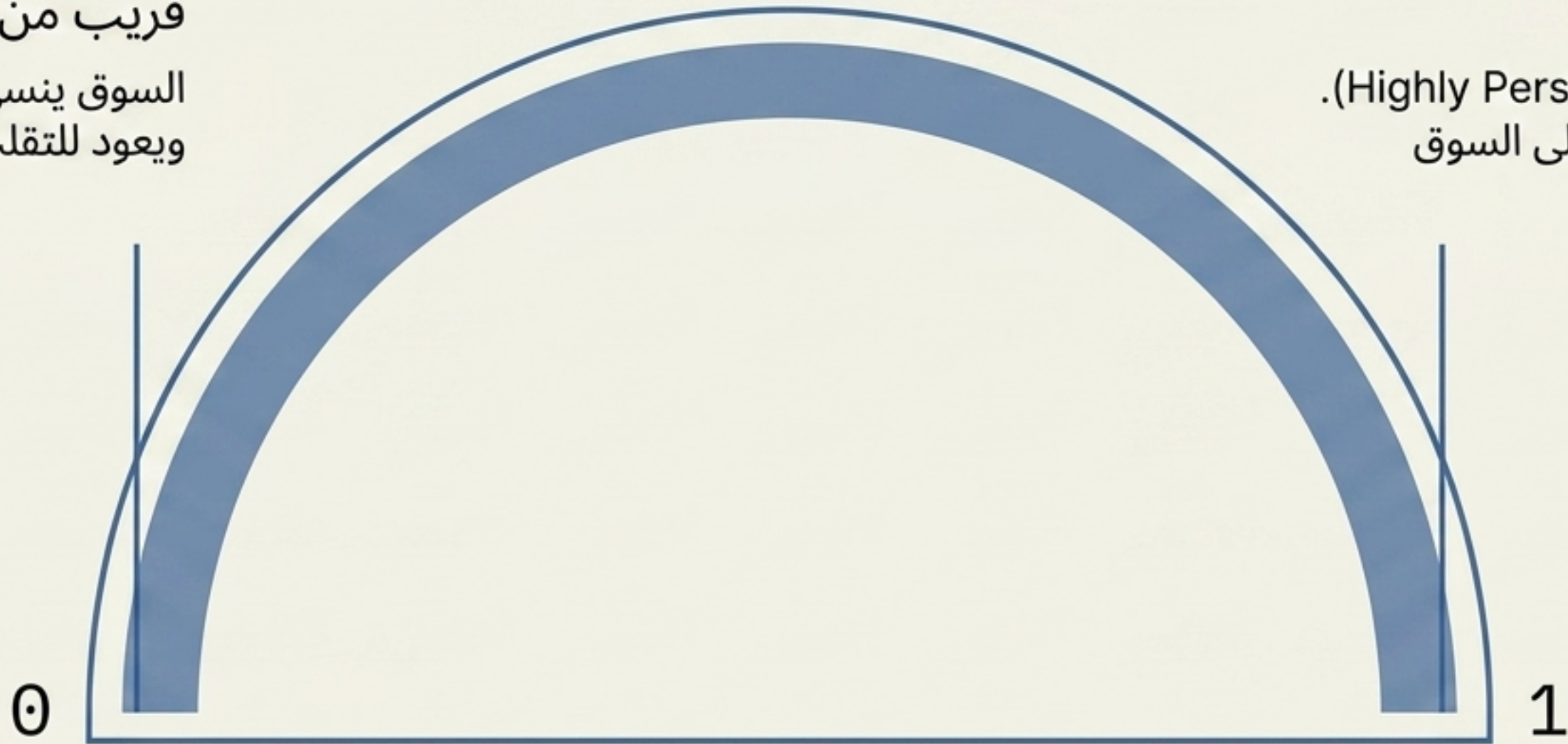
نموذج GARCH(1,1)	نموذج ARCH(1)	
$\sigma_t^2 = \alpha_0 + \alpha_1 \varepsilon_{t-1}^2 + \beta_1 \sigma_{t-1}^2$	$\sigma_t^2 = \alpha_0 + \alpha_1 \varepsilon_{t-1}^2$	المعادلة
يضيف ذاكرة للتباين نفسه (تقلبات الأمس)، للتعامل مع التقلبات العالية والممتدة.	يتذكر الصدمات المباشرة فقط (أخطاء الأمس).	الذاكرة
نضع GARCH Order = 1	نضع GARCH Order = 0	في برنامج EViews

الفوص العميق: قياس استمرارية الصدمات (Volatility Persistence Persistence)

$$\text{مجموع المعاملات} = \alpha_1 + \beta_1$$

قريب من 0
السوق ينسى الصدمة بسرعة
ويعود للتقلب الطبيعي.

قريب جداً من 1
استمرارية عالية (Highly Persistent).
الصدمات ستظل تؤثر على السوق
لفترة زمنية طويلة.



الدليل المرجعي: متى تفرح بقيمة P-value؟

لرفض الفرضية ($P\text{-value} < 0.05$)	لقبول الفرضية ($P\text{-value} > 0.05$)
<ul style="list-style-type: none">• قبل التقدير: اختبار استقرارية ADF. (السلسلة مستقرة).	<ul style="list-style-type: none">• بعد التقدير: اختبار ARCH LM التشخيصي. (تم علاج القلب).
<ul style="list-style-type: none">• قبل التقدير: اختبار ARCH LM الأولي. (يوجد تجمعات قلب).	<ul style="list-style-type: none">• بعد التقدير: اختبار Correlogram. (لا يوجد ارتباط ذاتي).
<ul style="list-style-type: none">• داخل النموذج: معاملات معادلة التباين. (المعاملات معنوية).	