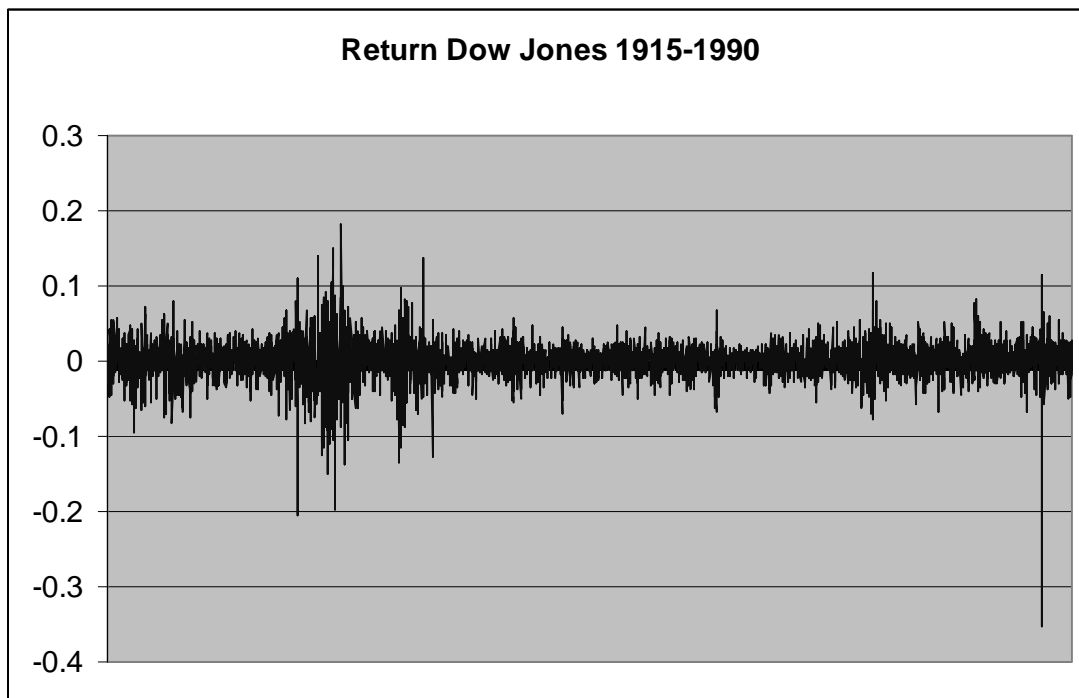


# LES MODELES ARCH / GARCH

## NOTE DE PRESENTATION

### ○ CONSTAT

Les séries financières sont caractérisées par des périodes d'agitation suivies de périodes de "relative" accalmie. Le graphique ci-dessous, qui reprend les taux de rentabilité du Dow Jones de 1915 à 1970, met clairement en évidence ce phénomène.



### ○ LE MODELE DE BASE : ARCH(1)

En 1982, R. Engle propose l'approche "AutoRegressive Conditionaly Heteroscedastic" pour modéliser ces phénomènes. Le modèle s'écrit de la manière suivante :

$$y_t = X'_t \beta + \varepsilon_t$$

et  $\varepsilon_t = u_t \sqrt{\alpha_0 + \alpha_1 \varepsilon_{t-1}^2}$  avec  $\alpha_0$  et  $\alpha_1 > 0$

où  $X_t = \begin{bmatrix} x_{1,t} \\ \vdots \\ x_{k,t} \end{bmatrix}$  et  $\beta = \begin{bmatrix} \beta_1 \\ \vdots \\ \beta_k \end{bmatrix}$ ,  $u_t$  suit une  $N(0,1)$  et  $\varepsilon_t$  n'est plus IID (dépend de  $\sqrt{\alpha_0 + \alpha_1 \varepsilon_{t-1}^2}$ ).

L'hypothèse classique des modèles de régression,  $E(\varepsilon_t | X_t) = 0$ , est conservée<sup>1</sup>.  
Les propriétés de ce modèle sont :

- 1-  $E(\varepsilon_t | \varepsilon_{t-1}) = E(u_t \sqrt{\alpha_0 + \alpha_1 \varepsilon_{t-1}^2}) = 0$  (ut est indépendant de  $\sqrt{\alpha_0 + \alpha_1 \varepsilon_{t-1}^2}$ )  
 $E(u_t)E(\sqrt{\alpha_0 + \alpha_1 \varepsilon_{t-1}^2}) = 0$
- 2-  $E(\varepsilon_t) = 0$  (Law of Iterated Expectation)<sup>2</sup>  $E[E(\varepsilon_t | x_t)] = 0$
- 3- Variance conditionnelle :  $Var(\varepsilon_t | \varepsilon_{t-1}) = E(\varepsilon_t^2 | \varepsilon_{t-1}) = E(u_t^2 (\alpha_0 + \alpha_1 \varepsilon_{t-1}^2)) = 0$  (ut est indépendant de  $\sqrt{\alpha_0 + \alpha_1 \varepsilon_{t-1}^2}$ ,  $\varepsilon_{t-1}^2$  étant connu en t et  $E(u_t^2) = 1$ )  $\alpha_0 + \alpha_1 \varepsilon_{t-1}^2$  : conditionnellement à  $t-1$ , et est hétéroscédastique.

- 4- Variance non-conditionnelle :  $Var(\varepsilon_t) = Var(E(\varepsilon_t | \varepsilon_{t-1})) + E(Var(\varepsilon_t | \varepsilon_{t-1})) = E(\alpha_0 + \alpha_1 \varepsilon_{t-1}^2) = \alpha_0 + \alpha_1 Var(\varepsilon_{t-1})$ . Si,  $Var(\varepsilon_t) = Var(\varepsilon_{t-1})$ , condition nécessaire

$$Var(\varepsilon_t) = \frac{\alpha_0}{1 - \alpha_1}$$

pour que la série soit stationnaire,  $1 - \alpha_1 > 0$ . Pour que la variance non-conditionnelle existe, il faut donc que  $\alpha_0$  soit inférieur à l'unité.

On notera également que l'utilisation de  $\sigma_2 t$  modifie les bornes des intervalles de confiance que l'on construit autour des prévisions.

<sup>1</sup> On notera que si  $E(\varepsilon_t | X_t) = 0$ ,

$$Cov(X_t, \varepsilon_t) = Cov(X_t, E(\varepsilon_t | X_t)) = Cov(X_t, 0) = 0.$$

<sup>2</sup>  $E(y) = E[E(Y|X)]$

<sup>3</sup> Il s'agit d'une application de  $Var(y|x) = E(y^2|x) - (E(y|x))^2$

<sup>4</sup> Il s'agit cette fois d'une application de la décomposition de la variance :

$$Var(y) = Var(E(y|x)) + E(Var(y|x))$$

<sup>5</sup> Ce terme est ici égal à 0 (cfr propriété 1).

○ **LES EXTENSIONS**

Le modèle ARCH(1) se généralise de manière quasi-naturelle à un modèle ARCH(p) de la forme suivante :

$$y_t = X'_t \beta + \varepsilon_t$$

et  $\varepsilon_t = u_t \sqrt{\alpha_0 + \alpha_1 \varepsilon_{t-1}^2 + \dots + \alpha_p \varepsilon_{t-p}^2}$  avec  $\alpha_0, \dots, \alpha_p > 0$

La variance non-conditionnelle est cette fois égale (sous hypothèse de stationnarité de la série) à  $Var(\varepsilon_t) = \frac{\alpha_0}{1 - (\alpha_1 + \dots + \alpha_p)}$ , ce qui implique (pour que la variance non-conditionnelle existe) que  $(\alpha_1 + \dots + \alpha_p) < 1$ .

Bollerslev (86) a proposé une extension de modèle ARCH(p) de type GARCH(p,q) (G tient pour "Generalized"), qui est une forme de modèle ARMA sur la variance et qui se veut être une approche "économe" en nombre de paramètres pour modéliser les phénomènes de persistance des chocs de variance. Le modèle est le suivant :

$$y_t = X'_t \beta + \varepsilon_t$$

et  $\varepsilon_t = u_t \sqrt{h_t}$  avec  $h_t = \alpha_0 + \alpha_1 \varepsilon_{t-1}^2 + \delta_1 h_{t-1}$

Les conditions nécessaires et suffisantes pour que la variance conditionnelle soit égale à 0 sont :  $\alpha_0, \alpha_1$  et  $\delta_1 > 0$ . Pour que la variance non-conditionnelle existe, il faut aussi que  $\alpha_0 + \delta_1 < 1$ .

○ **LA METHODE D'ESTIMATION**

Les modèles ARCH/GARCH sont classiquement estimés par maximum de vraisemblance. Si l'on suppose que les résidus sont gaussiens, la fonction de vraisemblance prend la forme suivante :

$$L = \prod_{t=1}^T \frac{1}{\sigma_{\varepsilon,t} \sqrt{2\pi}} e^{-\frac{1}{2} \left( \frac{\varepsilon_t - \mu_\varepsilon}{\sigma_{\varepsilon,t}} \right)^2}$$

Le logarithme de la vraisemblance est égale à :

$$\ln L = \sum_{t=1}^T \ln \left( \frac{1}{\sigma_{\varepsilon,t} \sqrt{2\pi}} e^{-\frac{1}{2} \left( \frac{\varepsilon_t - \mu_\varepsilon}{\sigma_{\varepsilon,t}} \right)^2} \right)$$

Après quelques manipulations algébriques<sup>6</sup>, on obtient :

$$\ln L = -\frac{1}{2} \sum_{t=1}^T \ln(2\pi) + \ln(\sigma_{\varepsilon,t}^2) + \frac{\varepsilon_t^2}{\sigma_{\varepsilon,t}^2}$$

où  $\varepsilon_t = y_t - \beta' x_t$  et  $\sigma_{\varepsilon,t}^2$  (la variance conditionnelle de  $\varepsilon_t$ )

$Var(\varepsilon_t | \varepsilon_{t-1}) = \alpha_0 + \alpha_1 \varepsilon_{t-1}$  pour un modèle ARCH(1),

$Var(\varepsilon_t | \varepsilon_{t-1}) = \alpha_0 + \alpha_1 \varepsilon_{t-1} + \delta_1 \sigma_{\varepsilon,t-1}^2$  pour un modèle GARCH(1,1), ...

La log-vraisemblance est donc une fonction des paramètres  $\beta$ ,  $\alpha$ ,  $\delta$ . L'estimation par maximum de vraisemblance est la recherche des valeurs pour ces paramètres qui maximisent la log-vraisemblance.

#### ○ LA SELECTION D'UN MODELE

Dans la mesure où l'on compare des modèles dits emboîtés (ARCH(1), ARCH(2), GARCH(2,1), ...), c'est-à-dire dans la mesure où un modèle peut s'exprimer comme une forme restreinte d'un autre modèle, la sélection peut se faire un "log-likelihood ratio" test :

$LR = -2(\ln L_R - \ln L_U)$  où  $\ln L_R$  est la log-vraisemblance du modèle restreint et  $\ln L_U$  est la log vraisemblance du modèle non-restreint. LR suit (asymptotiquement) une loi du Chi2 avec un nombre de degré de liberté égal au nombre de restrictions.

Exemple de modèles emboîtés :

#### **ARCH(1)**

$$y_t = X_t' \beta + \varepsilon_t$$

$$\text{et } \varepsilon_t = u_t \sqrt{\alpha_0 + \alpha_1 \varepsilon_{t-1}^2}$$

#### **GARCH(1,1)**

$$y_t = X_t' \beta + \varepsilon_t$$

$$\text{et } \varepsilon_t = u_t \sqrt{h_t} \text{ avec } h_t = \alpha_0 + \alpha_1 \varepsilon_{t-1}^2 + \delta_1 h_{t-1}$$

→ le modèle ARCH(1) est une forme restreinte du modèle GARCH(1,1) avec comme restriction  $\delta_1 = 0$ .

---

<sup>6</sup> On se souviendra en particulier que le log d'un produit est égal à la somme des logs, le log d'un quotient est égal à la différence des log, le log de x exposant y est égal à y fois le log de x.

## ○ LE CAS DES RESIDUS NON-GAUSSIENS

Les deux références incontournables sur la question sous les contributions de White (1982) et de Grourieroux, Monfort et Trognon (1984). Il ressort de ces travaux que l'approche du pseudo-maximum de vraisemblance (dans le cas présent, maximisation de la fonction de vraisemblance gaussienne même si les résidus ne sont pas gaussiens), sous un certain nombre de conditions (ces conditions définissent la relation qui doit exister entre la vraie fonction de vraisemblance des observations et celle qui est utilisée pour effectuer l'estimation), produit des estimateurs consistents. Les auteurs proposent la correction nécessaire de la matrice variance / covariance des estimateurs pour obtenir des résultats (asymptotiquement) valides.

## ○ EXEMPLE : UTILISATION DE TSP

### Le code

```
? Selection des ordres du GARCH
OPTIONS CRT;

?1. Lecture des donnees brutes
FREQ N;
SMPL 1,2024;
READ(FILE='d:\temp\Boeing.xls');
SHOW SERIES;

?2. Modeles ARCH(1)
ARCH(NAR=1,NMA=0) BOEING C;
SET lnL1=@LOGL;
PRINT lnL1;

?3. Modeles CARCH(1,1)
ARCH(NAR=1,NMA=1) BOEING C;
SET lnL2=@LOGL;
PRINT lnL2;

?4. Log-likelihood ratio test
SET LR=-2*(lnL1-lnL2);
PRINT LR;
CDF(CHISQ,DF=1) LR;

END;
```

### Le résultat

```
TSP Version 4.5
(04/27/00) DOS/Win 4MB
Copyright (C) 2000 TSP International
ALL RIGHTS RESERVED
08/21/00 12:47PM
In case of questions or problems, see your local TSP
consultant or send a description of the problem and the
associated TSP output to:
TSP International
P.O. Box 61015, Station A
Palo Alto, CA 94306
USA

PROGRAM
*****
COMMAND 1 ? Selection des ordres du GARCH
| 1 OPTIONS CRT;
| 2
| 2 ?1. Lecture des donnees brutes
```

```

2  FREQ N;
3  SMPL 1,2024;
4  READ(FILE='d:\temp\Boeing.xls');
5  SHOW SERIES;
6
6  ?2. Modeles ARCH(1)
6  ARCH(NAR=1,NMA=0) BOEING C;
7  SET lnL1=@LOGL;
8  PRINT lnL1;
9
9  ?3. Modeles CARCH(1,1)
9  ARCH(NAR=1,NMA=1) BOEING C;
10 SET lnL2=@LOGL;
11 PRINT lnL2;
12
12 ?4. Log-likelihood ratio test
12 SET LR=-2*(lnL1-lnL2);
13 PRINT LR;
14 CDF(CHISQ,DF=1) LR;
15
15 END;
EXECUTION
*****

```

Current sample: 1 to 2024

Class	Name	Description
SERIES	DATE	2024 obs. from 1-2024, no frequency
	BOEING	2024 obs. from 1-2024, no frequency

Equation 1  
=====

ARCH ESTIMATION

OPTIONS FOR THIS ROUTINE  
=====

E2INIT	=	HINIT	GT	=	HEXP	=	0.50000	
HINIT	=	SSR	MEAN	=	FALSE	NAR	=	1
NMA	=	0	RELAX	=	FALSE	UNCOND	=	FALSE
ZERO	=	TRUE						

Working space used: 28567

STARTING VALUES

VALUE	C	ALPHA0	ALPHA1
	0.00044734	0.00027575	0.00000
F= -5422.4	FNEW= -5438.4	ISQZ= 0	STEP= 1.0000
F= -5438.4	FNEW= -5451.2	ISQZ= 0	STEP= 1.0000
F= -5451.2	FNEW= -5461.0	ISQZ= 0	STEP= 1.0000
F= -5461.0	FNEW= -5466.6	ISQZ= 0	STEP= 1.0000
F= -5466.6	FNEW= -5468.2	ISQZ= 0	STEP= 1.0000
F= -5468.2	FNEW= -5468.4	ISQZ= 0	STEP= 1.0000
F= -5468.4	FNEW= -5468.4	ISQZ= 0	STEP= 1.0000
F= -5468.4	FNEW= -5468.4	ISQZ= 0	STEP= 1.0000
			CRIT= 24.002
			CRIT= 18.750
			CRIT= 14.780
			CRIT= 8.8057
			CRIT= 2.8147
			CRIT= 0.26870
			CRIT= 0.24244E-02
			CRIT= 0.19843E-06

CONVERGENCE ACHIEVED AFTER 8 ITERATIONS

16 FUNCTION EVALUATIONS.

Dependent variable: BOEING  
Current sample: 1 to 2024  
Number of observations: 2024

(Statistics based on transformed data)  
Mean of dep. var. = .259533E-03  
Std. dev. of dep. var. = .016047  
Sum of squared residuals = .520936  
Variance of residuals = .257506E-03  
Std. error of regression = .016047  
R-squared = .521876E-03

Adjusted R-squared = .521876E-03  
 Durbin-Watson = 1.93854 [<1.00]  
 Jarque-Bera test = 1876.22 [.000]  
 (Statistics based on original data)  
 Mean of dep. var. = .447341E-03  
 Std. dev. of dep. var. = .016610  
 Sum of squared residuals = .558185  
 Variance of residuals = .275919E-03  
 Std. error of regression = .016611  
 R-squared = .930295E-04  
 Adjusted R-squared = .930295E-04  
 Durbin-Watson = 2.00170  
 Schwarz B.I.C. = -5456.96  
 Log likelihood = 5468.38  
 Number of observations in LogL = 2024  
 Initial observations dropped = 0  
 Est. initial values for H(t) = 0  
 Initial values for H(t) = 0.27578E-03

Parameter	Estimate	Standard Error	t-statistic	P-value
C	.258830E-03	.368954E-03	.701523	[.483]
ALPHA0	.225312E-03	.153897E-04	14.6405	[.000]
ALPHA1	.181600	.049851	3.64287	[.000]

Standard Errors computed from analytic first and second derivatives  
 (Eicker-White)

LNL1 = 5468.38367

Equation 2  
 =====

GARCH ESTIMATION

OPTIONS FOR THIS ROUTINE  
 =====

E2INIT = HINIT                    GT =                    HEXP = 0.50000  
 HINIT = SSR                    MEAN = FALSE                    NAR = 1  
 NMA = 1                    RELAX = FALSE                    UNCOND = FALSE  
 ZERO = TRUE

Working space used: 28703

STARTING VALUES

VALUE	C	ALPHA0	ALPHA1	BETA1
	0.00044734	0.00027575	0.00000	0.00000
F= -5422.4	FNEW= -5438.4	ISQZ= 0	STEP= 1.0000	CRIT= 24.002
F= -5438.4	FNEW= -5460.8	ISQZ= 0	STEP= 1.0000	CRIT= 22.603
F= -5460.8	FNEW= -5485.4	ISQZ= 1	STEP= 0.50000	CRIT= 71.819
F= -5485.4	FNEW= -5500.8	ISQZ= 1	STEP= 0.50000	CRIT= 38.383
F= -5500.8	FNEW= -5504.3	ISQZ= 1	STEP= 0.50000	CRIT= 5.9382
F= -5504.3	FNEW= -5506.8	ISQZ= 5	STEP= 0.31250E-01	CRIT= 87.429
F= -5506.8	FNEW= -5506.9	ISQZ= 0	STEP= 1.0000	CRIT= 2.1590
F= -5506.9	FNEW= -5507.5	ISQZ= 0	STEP= 1.0000	CRIT= 1.0284
F= -5507.5	FNEW= -5507.6	ISQZ= 0	STEP= 1.0000	CRIT= 0.11947
F= -5507.6	FNEW= -5507.6	ISQZ= 0	STEP= 1.0000	CRIT= 0.30133E-02
F= -5507.6	FNEW= -5507.6	ISQZ= 0	STEP= 1.0000	CRIT= 0.25365E-05

CONVERGENCE ACHIEVED AFTER 11 ITERATIONS

30 FUNCTION EVALUATIONS.

Dependent variable: BOEING  
 Current sample: 1 to 2024  
 Number of observations: 2024

(Statistics based on transformed data)  
 Mean of dep. var. = .428119E-03  
 Std. dev. of dep. var. = .015387  
 Sum of squared residuals = .478980  
 Variance of residuals = .236767E-03  
 Std. error of regression = .015387

R-squared = .307446E-02  
 Adjusted R-squared = .307446E-02  
 Durbin-Watson = 1.95787 [ $<1.00$ ]  
 Jarque-Bera test = 1036.97 [ $.000$ ]  
 (Statistics based on original data)  
 Mean of dep. var. = .447341E-03  
 Std. dev. of dep. var. = .016610  
 Sum of squared residuals = .558122  
 Variance of residuals = .275888E-03  
 Std. error of regression = .016610  
 R-squared = .724297E-03  
 Adjusted R-squared = .724297E-03  
 Durbin-Watson = 2.00193  
 Schwarz B.I.C. = -5492.37  
 Log likelihood = 5507.60  
 Number of observations in LogL = 2024  
 Initial observations dropped = 0  
 Est. initial values for H(t) = 0  
 Initial values for H(t) = 0.27575E-03

Parameter	Estimate	Standard Error	t-statistic	P-value
C	.514169E-03	.328493E-03	1.56524	[.118]
ALPHA0	.466759E-05	.402482E-05	1.15970	[.246]
ALPHA1	.039442	.016565	2.38105	[.017]
BETA1	.943963	.029280	32.2394	[.000]

Standard Errors computed from analytic first and second derivatives (Eicker-White)

LNL2 = 5507.59715

LR = 78.42696

CHISQ(1) Test Statistic: 78.42696, Upper tail area: .00000

\*\*\*\*\*

END OF OUTPUT.

MEMORY USAGE:	ITEM:	DATA ARRAY	TOTAL MEMORY
	UNITS:	(4-BYTE WORDS)	(MEGABYTES)
MEMORY ALLOCATED	:	500000	4.0
MEMORY ACTUALLY REQUIRED	:	39567	2.3
CURRENT VARIABLE STORAGE	:	10732	

## ○ REFERENCES

- Bollerslev T., "Generalized Autoregressive Conditional Heteroscedasticity", *Journal of Econometrics*, 31, 1986, p. 307-327
- Engle R., "AutoRegressive Conditional Heteroscedasticity with Estimates of the Variance of United Kingdom Inflation", *Econometrica*, 50, 1982, p. 987-1008
- Enders W., "Applied Econometric Time Series", New York, John Wiley and Sons, 1995
- Gourieroux C., Monfort A., Trognon A., "Pseudo Maximum Likelihood Methods : Applications to Poisson Models", *Econometrica*, 52, 1984, p. 701-720
- Greene W.H., "Econometric Analysis", 4<sup>th</sup>ed., Prentice Hall, 2000
- Hamilton J., "Time Series Analysis", Princeton University Press, 1994
- White H., "Maximum Likelihood Estimation of Misspecified Models", *Econometrica*, 53, 1982, p. 1-16