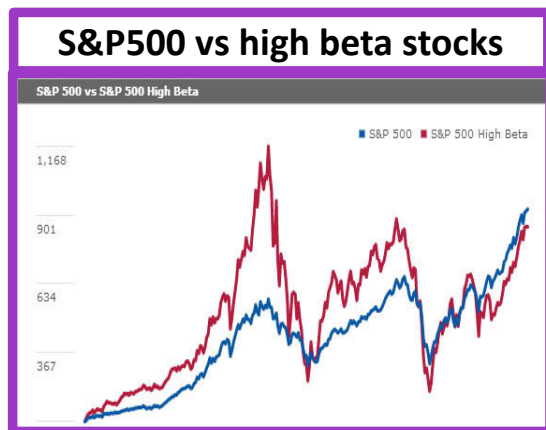


Bêtas (définitions, décomposition du risque), droite caractéristique (estimation des bêtas)



$$\beta_i = \frac{\text{Cov}(r_i, r_P)}{\text{Var}[r_P]}$$
$$\beta_i = \rho_{iP} \frac{\sigma_i}{\sigma_P}$$

1

## Bêta et risque de marché

- Objectifs pédagogiques de la séance
  - Connaître les définitions et les principaux résultats
  - Savoir les appliquer pour les exercices à venir
  - Développer les intuitions économiques
  - Démonstrations et éléments mathématiques à voir ensuite, sous forme de travail personnel.

2

## Bêta et risque

- Notion de Bêta
  - Intuition
  - Décomposition du risque total d'un titre en risque de marché et risque idiosyncratique
  - Relation avec le coefficient de corrélation linéaire
  - Bêtas d'un actif sans risque, du portefeuille de référence, d'un portefeuille de deux titres
- Droite « caractéristique » d'un titre
  - Calcul des bêtas à partir d'historiques de cours
  - Bêtas calculés de manière glissante (rolling regressions)
- Dynamique des bêtas
  - Retour à la moyenne ?

3

4

## La notion de Bêta

- $r_i$  : rentabilité (aléatoire) d'un titre  $i$  (ou d'un portefeuille de titres)
- $r_P$  : rentabilité d'un portefeuille de titres  $P$  (ou d'un indice boursier évoluant comme un portefeuille de titres)
- Pour simplifier l'exposé, on va supposer que l'on considère des **rentabilités  $r_i$  et  $r_P$  centrées**
- C'est-à-dire que l'on va considérer par la suite  $r_i - E[r_i]$  et  $r_P - E[r_P]$ 
  - On remarque que  $E[r_i - E[r_i]] = E[r_i] - E[r_i] = 0$
  - D'où le terme « centré »
  - Par abus de langage, on continue à noter  $r_i$  et  $r_P$  les rentabilités centrées

5

## La notion de Bêta

- Bêta du titre  $i$  :
  - Noté  $\beta_i$
  - **Nombre** qui indique de combien, **en moyenne**, la rentabilité du titre  $i$  augmente quand la rentabilité du portefeuille augmente :
  - Si le Bêta du titre  $i$  est égal à **2** et si la rentabilité du portefeuille  $P$  augmente de 1%, la rentabilité du titre  $i$  augmente **en moyenne** de  **$2 \times 1\% = 2\%$**
  - Si le Bêta du titre  $i$  est égal à 0,8, rentabilité du titre  $i$  augmente **en moyenne** de  **$0,8 \times 1\% = 0,8\%$**
  - En toute rigueur, on aurait dû indiquer qu'il s'agit du Bêta du titre  $i$  par rapport au portefeuille  $P$

6

## La notion de bêta (suite)

- Le concept de bêta implique une **proportionnalité** de la relation (en moyenne) entre les rentabilités
  - Exemple : Bêta du titre  $i$  égal à **2**
  - Si la rentabilité du portefeuille  $P$  augmente de 1%, la rentabilité du titre  $i$  augmente **en moyenne** de  **$2 \times 1\% = 2\%$**
  - Si la rentabilité du portefeuille  $P$  augmente de 5%, la rentabilité du titre  $i$  augmente **en moyenne** de  **$2 \times 5\% = 10\%$**
  - Si la rentabilité du portefeuille  $P$  diminue de 1%, la rentabilité du titre  $i$  diminue **en moyenne** de  **$2 \times 1\% = 2\%$**

7

## La notion de bêta (suite)

- Comment expliciter les concepts de « en moyenne » et de proportionnalité ?  **$r_i = \beta_i \times r_P + \varepsilon_i$**
- Proportionnalité liée au terme  $\beta_i \times r_P$ 
  - Si on laisse de côté le terme  $\varepsilon_i$  qui sera nul en moyenne,  $r_i = \beta_i \times r_P$  (fonction linéaire de  $r_P$ )
  - Et non pas, par exemple,  $r_i = \beta_i \times ((1 + r_P)^{12} - 1)$
- La rentabilité  $r_i$  augmente en moyenne de  $\beta_i \times r_P$ , si « en moyenne »  $\varepsilon_i$  est égal à zéro :
  - $E[\varepsilon_i] = 0$ , où  $E[\varepsilon_i]$  est l'espérance de la variable aléatoire  $\varepsilon_i$  (parfois appelée « bruit »), est nulle.
  - Il faut que **pour un niveau quelconque de  $r_P$** ,  $r_i$  augmente en moyenne de  $\beta_i r_P$
  - Donc, l'espérance (moyenne) de  $\varepsilon_i$  doit être nulle **pour tout  $r_P$**

8

## La notion de bêta (suite)

- L'espérance (moyenne) de  $\varepsilon_i$  doit être nulle **pour tout**  $r_P$ 
  - Cela fait appel à la notion de moyenne (ou espérance) conditionnelle de  $\varepsilon_i$  « étant donné » (« sachant » par abus de langage)  $r_P$
- $E[\varepsilon_i | r_P]$  : moyenne conditionnelle
  - voir rappels de probabilités (transparents suivants)
  - La condition s'écrit alors  $E[\varepsilon_i | r_P] = 0$
  - On peut **démontrer** que cela **implique** que la covariance entre  $\varepsilon_i$  et  $r_P$  est nulle :  $Cov(\varepsilon_i, r_P) = 0$
  - Et que le coefficient de corrélation linéaire entre  $\varepsilon_i$  et  $r_P$  est nul car  $\rho_{iP} = \frac{Cov(\varepsilon_i, r_P)}{\sigma(\varepsilon_i) \times \sigma(r_P)} = 0$

9

## La notion de bêta (suite)

- Décomposition des rentabilités  $r_i = \beta_i \times r_P + \varepsilon_i$ 
  - Remarque : si les variables aléatoires  $r_P$  et  $\varepsilon_i$  sont **indépendantes**, alors la condition  $E[\varepsilon_i | r_P] = 0$  est vérifiée
  - Mais la réciproque n'est pas vraie
- Repartons de la condition  $Cov(\varepsilon_i, r_P) = 0$ 
  - $Cov(\varepsilon_i, r_P) = Cov(r_i - \beta_i r_P, r_P) = Cov(r_i, r_P) - \beta_i Cov(r_P, r_P) = Cov(r_i, r_P) - \beta_i Var[r_P] = 0$
- $\beta_i = \frac{Cov(r_i, r_P)}{Var[r_P]}$
- $\beta_i = \rho_{iP} \frac{\sigma_i}{\sigma_P}$ 
  - Car  $Cov(r_i, r_P) = \rho_{iP} \sigma_i \sigma_P$  et  $Var[r_P] = \sigma_P^2$

Deux expressions à connaître du Bêta d'un titre

10

## Bêta d'un actif sans risque, du portefeuille de marché P, d'un portefeuille de deux titres

- Actif sans risque  $\beta_f = \frac{Cov(r_f, r_P)}{\sigma_P^2} = 0$
- Portefeuille de marché P :  $\beta_P = \frac{Cov(r_P, r_P)}{\sigma_P^2} = \frac{\sigma_P^2}{\sigma_P^2} = 1$
- Bêta d'un portefeuille de titres
- $r = x_1 r_1 + (1 - x_1) r_2$
- $\beta = \frac{Cov(x_1 r_1 + (1 - x_1) r_2, r_P)}{\sigma_P^2}$
- $\beta = \frac{x_1 \times Cov(r_1, r_P) + (1 - x_1) Cov(r_2, r_P)}{\sigma_P^2}$

$$\beta = x_1 \beta_1 + (1 - x_1) \beta_2$$

Bêta d'un portefeuille : moyenne pondérée des bêtas des titres le constituant.

Coefficients de pondération : fraction de la richesse investie dans chaque titre

11

## Bêta : le coin des « apprentis praticiens »

- [https://www.youtube.com/watch?v=7nxKY\\_3eSvA](https://www.youtube.com/watch?v=7nxKY_3eSvA)



LOS e Calculate/Interpret Portfolio Risk and Return

### Calculating Beta

$$\beta_{i, \text{market}} = \frac{Cov_{i, \text{market}}}{\sigma_{\text{market}}^2}$$

$$\beta_{\text{Portfolio}} = \sum_{i=1}^n w_i \beta_{i, \text{market}}$$

$$\beta_{i, \text{market}} = \rho_{i, \text{market}} \left( \frac{\sigma_i}{\sigma_{\text{market}}} \right) = \frac{Cov_{i, \text{market}}}{\sigma_i \sigma_{\text{market}}} \left( \frac{\sigma_i}{\sigma_{\text{market}}} \right) = \frac{Cov_{i, \text{market}}}{\sigma_{\text{market}}^2}$$

$$\beta_{\text{market}} = \rho_{\text{market, market}} \left( \frac{\sigma_{\text{market}}}{\sigma_{\text{market}}} \right) = 1$$

26:55 / 31:04

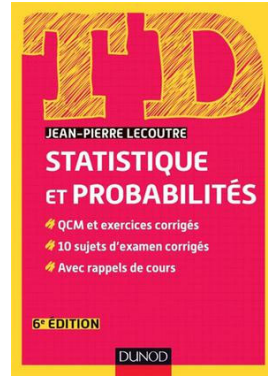
12

## Rappel : cours de probabilité niveau L (Jean-Pierre Lecoutre)

Cet ouvrage présente de façon claire et pédagogique les principaux outils de la statistique et des probabilités. Chaque chapitre s'organise en quatre temps forts : une introduction présentant la problématique abordée, assortie d'objectifs de connaissances et des notions à maîtriser ; un cours proposant de nombreux théorèmes, applications et définitions ; une page "L'essentiel", mentionnant les points clés à retenir dans chaque chapitre ; des exercices de difficulté progressive et leurs corrigés détaillés. Avec, en fin d'ouvrage, les principales tables statistiques et un index des notions clés."



Ce manuel de cours est destiné principalement aux étudiants de la Licence économie et gestion mais peut être utile à toute personne souhaitant connaître et surtout utiliser les principales méthodes de la statistique inférentielle. Il correspond au programme de probabilités et statistique généralement enseigné dans les deux premières années de Licence (L1 et L2). Cette 7<sup>e</sup> édition s'est enrichie d'exercices nouveaux. Le niveau mathématique requis est celui de la première année de Licence, avec quelques notions (séries, intégrales multiples...) souvent enseignées seulement en deuxième année.



- <https://univ-scholarvox-com.ezpaarse.univ-paris1.fr/book/88941530#>
- Disponible également sur Kindle
- Manuel de TD avec corrigés disponible
- <https://univ-scholarvox-com.ezpaarse.univ-paris1.fr/catalog/book/docid/88826941?searchterm=Lecoutre,%20Jean-Pierre>

13

## Rappel : cours de probabilité niveau L (Jean-Pierre Lecoutre)

- À voir : les treize pages ci-dessous, qui traitent du cas bivarié
  - En priorité (si besoin), les trois pages associées aux sections 1.1 à 1.4 qui traitent du cas discret (le plus simple)
  - Cela suppose que les notions antérieures sur le cas univarié aient été assimilées

Chapitre 4 Couple et vecteur aléatoires		105
1. Couple de v.a. discrètes		105
1.1. Loi d'un couple		105
1.2. Lois marginales		106
1.3. Lois conditionnelles		106
1.4. Moments conditionnels		107
IV		
Table des matières		
1.5. Moments associés à un couple		108
1.6. Loi d'une somme		109
2. Couple de v.a. continues		112
2.1. Loi du couple		112
2.2. Lois marginales		114
2.3. Lois conditionnelles		115
2.4. Moments associés à un couple		116
2.5. Régression		117

14

## Rappel : cours de probabilité niveau L (Jean-Pierre Lecoutre)

- Loi d'un couple de v.a. discrètes, loi marginale

### 1.2 Lois marginales

À la loi d'un couple sont associées deux lois marginales qui sont les lois de chacun des éléments du couple pris séparément, définies par l'ensemble des valeurs possibles et les probabilités associées obtenues par sommation, soit :

$$P_X(X = x_i) = \sum_{j \in J} P_{(X,Y)}(X = x_i, Y = y_j) = \sum_{j \in J} p_{ij} = p_{i.}$$

$$P_Y(Y = y_j) = \sum_{i \in I} P_{(X,Y)}(X = x_i, Y = y_j) = \sum_{i \in I} p_{ij} = p_{.j}$$

Si la loi du couple est présentée dans un tableau, ces lois sont obtenues dans les marges, par sommation de ligne ou de colonne.

	X		
		$x_i$	
Y		↓	
	$y_j$	→ $p_{ij}$	↓ $p_{.j}$
		↓	↓
		$p_{i.}$ →	↓ 1

15

## Rappel : cours de probabilité niveau L (Lecoutre)

- Loi conditionnelle de X sachant Y : cas discret

### 1.3 Lois conditionnelles

On peut également associer deux lois conditionnelles à la loi d'un couple, c'est-à-dire la loi d'une variable, l'autre ayant une valeur fixée (loi dans une ligne ou dans une colonne donnée). Par exemple, pour  $Y = y_j$  fixé, la loi conditionnelle de X est définie par l'ensemble des valeurs possibles et les probabilités associées :

$$P(X = x_i | Y = y_j) = \frac{P(X = x_i, Y = y_j)}{P(Y = y_j)} = \frac{p_{ij}}{p_{.j}} = p_i^j$$

on vérifie que c'est bien une loi de probabilité sur  $\Omega_X = \{x_i; i \in I\}$  :

$$\sum_{i \in I} p_i^j = \frac{1}{p_{.j}} \sum_{i \in I} p_{ij} = 1$$

- Dans cette présentation, il y a en fait autant de lois de probabilité conditionnelles que de valeurs  $y_j$
- On peut de même définir les lois de Y sachant X

16

## Rappel : cours de probabilité niveau L (Lecoutre)

### ■ Espérance conditionnelle (cas discret)

#### 1.4 Moments conditionnels

Aux lois conditionnelles sont associés des moments conditionnels, comme par exemple l'espérance conditionnelle de  $Y$  pour  $X = x_i$  fixé, qui est l'espérance de la loi définie par les couples  $\{(y_j, p_j^i); j \in J\}$ , soit :

$$E(Y|X = x_i) = \sum_{j \in J} y_j P(Y = y_j | X = x_i) = \sum_{j \in J} y_j p_j^i$$

- L'espérance conditionnelle (sachant  $X$ ) d'une v.a.  $Y$  est l'espérance de  $Y$  pour « la » loi conditionnelle de  $Y$  sachant  $X$
- Dans le cas qui nous intéresse ( $X, Y$ ) sont deux rentabilités
- $E[Y|X = x_i] = a + \beta_{Y|X} x_i$  : Relation affine

17

## Rappel : cours de probabilité niveau L (Lecoutre)

- Si  $E[Y|X = x_i] = a + \beta_{Y|X} x_i$ , on peut définir  $E[Y|X]$  comme  $a + \beta_{Y|X} X$
- Ci-dessous, on montre que  $E[E[Y|X]] = E[Y]$ 
  - « L'espérance de l'espérance conditionnelle est l'espérance »
- Dans notre cas (linéaire),  $E[Y] = E[a + \beta_{Y|X} X] = a + \beta_{Y|X} E[X]$

Notons que  $E(Y|X)$  est une fonction de  $X$ , donc une variable aléatoire discrète dont la loi de probabilité est définie par l'ensemble des valeurs possibles, soit ici  $\{E(Y|X = x_i); i \in I\}$ , et les probabilités associées  $p_i = P(X = x_i)$ . On peut donc calculer la valeur moyenne de cette v.a., soit :

$$\begin{aligned} E[E(Y|X)] &= \sum_{i \in I} p_i E(Y|X = x_i) \\ &= \sum_{i \in I} p_i \sum_{j \in J} y_j P(Y = y_j | X = x_i) \\ &= \sum_{i \in I} p_i \sum_{j \in J} y_j p_j^i = \sum_{i \in I} \sum_{j \in J} y_j p_i \frac{p_{ij}}{p_i} = \sum_{j \in J} y_j \sum_{i \in I} p_{ij} \\ &= \sum_{j \in J} p_j y_j \\ &= E(Y) \end{aligned}$$

18

## Exercices de probabilité niveau L (Jean-Pierre Lecoutre)

### Loi conditionnelle discrète

**15.** On jette deux dés à six faces numérotées de 1 à 6 et on note  $X$  la v.a. qui représente la somme des deux chiffres obtenus et  $Y$  la v.a. qui est égale au plus grand de ces deux chiffres.

- a) Déterminer la loi de probabilité du couple  $(X, Y)$  puis calculer  $E(X)$ . Les v.a.  $X$  et  $Y$  sont-elles indépendantes?
- b) Déterminer la loi conditionnelle de  $Y$  pour  $X = 6$ , puis son espérance  $E(Y|X = 6)$ .

**Analyse de l'énoncé et conseils.** Les couples ordonnés  $(x_1, x_2)$  de résultats associés aux deux dés ont la même probabilité  $1/36$ . Pour chacun d'eux il faut calculer la somme  $x_1 + x_2$ , qui donnera la valeur de  $X$ , et  $\max\{x_1, x_2\}$  qui sera celle de  $Y$ , puis regrouper les couples de valeurs identiques; leur nombre sera la probabilité, en  $1/36$ -ème du couple obtenu. La loi conditionnelle est obtenue à partir de la colonne du tableau associée à  $X = 6$ , en divisant les probabilités de cette colonne par la probabilité marginale  $P(X = 6)$ .

© Dunod. La photocopie non autorisée est un délit.

19

## Exercices de probabilité niveau L (Jean-Pierre Lecoutre)

### Espérance conditionnelle

**16.** La loi de probabilité du couple  $(X, Y)$  est indiquée dans le tableau suivant, les valeurs étant exprimées en dixièmes :

Y \ X	1	2	3	4
1	1	1	2	1
2	0	1	1	0
3	1	0	0	2

Déterminer la loi de probabilité de la v.a.  $E(Y|X)$ , puis calculer son espérance et la comparer avec la valeur de  $E(Y)$ .

**Analyse de l'énoncé et conseils.** L'expression  $E(Y|X)$  est bien celle d'une variable aléatoire puisqu'il s'agit d'une fonction de  $X$ , qui est elle-même une v.a. Pour une réalisation  $\omega$  telle que  $X$  prend la valeur  $X(\omega) = x$ , cette variable prend la valeur de la régression en  $x$ , c'est-à-dire que  $E(Y|X)(\omega) = E(Y|X = x)$ . Il faut donc calculer les différentes valeurs de cette fonction de régression, qui seront les valeurs possibles de cette v.a. On peut ensuite calculer l'espérance de cette v.a. par rapport à la loi de  $X$ .

20



## Lien avec le monde professionnel ?

- CFA Level I. Reading 9. Module 9 2 Conditional Expectations, Correlation
  - Remarque : ici, on conditionne par rapport à des états du monde des affaires (scénarios) et pas par le niveau de rentabilité d'un indice
  - <https://www.youtube.com/watch?v=jrNVQYzyJps>

### Using Conditional Expectations

P(tariff) = 40% P(no tariff) = 60%

E(return|tariff) = 15%

E(return|no tariff) = 5%

E(return) = 0.4(0.15) + 0.6(0.05) = 9%



21

## Lien avec le monde professionnel ?


- Application de la propriété  $E[Y] = E[E[Y|X]]$  pour candidats analystes financiers (CFA level 1)
  - Remarque : Le conditionnement par rapport au niveau de rentabilité d'un indice est traité dans la partie « régression linéaire et Bêtas »

LO9 Explain the use of conditional expectation in investment applications

- Conditional expectation in the context of investments refers to the expected value of an investment given a certain set of real world events that are relevant to that particular investment.
- The expected value of an investment is affected by the actions of competitors, governments, and other financial institutions.
- Continuous revision of expected values is important in the face of changing investment conditions.
- The total probability rule is very useful when determining the unconditional expected value of an investment.
- The unconditional expected value,  $E(X)$ , is the sum of conditional expected values. Thus,

$$E(X) = \sum_{i=1}^n \{E(X | S_i)P(S_i)\}$$

where  $S_1, S_2, \dots, S_n$  are mutually exclusive and exhaustive scenarios or events.



Professor James Forjan  
PhD, CFA

22

## Lien avec le monde professionnel ?

- Question CFA level 1
  - <https://analystprep.com/cfa-level-1-exam/quantitative-methods/conditional-expectations-investments/>

There is a 20% chance that the government will impose a tariff on imported cars. A company that assembles cars locally expects returns of 14% if the tariff is imposed and returns of 11% if the tariff is not imposed. Determine the (unconditional) expected return.

A. 11.6%  
B. 12.8%  
C. 12.5%

**Solution**

The correct answer is A.

The unconditional expected return will be the sum of:

(1) The expected return given no tariff times the probability that a tariff will not be imposed, and

(2) The expected return given tariff times the probability that the tariff will be imposed. Thus,

$$E(X) = \sum \{E(X|S_i) P(S_i)\}$$

$$= 0.11(0.8) + 0.14(0.2)$$

$$= 0.116 \text{ or } 11.6\%$$

23

## Lien avec le monde professionnel ?

- Programme CFA level 2, partie méthodes quantitatives

Quantitative Methods		
<b>Learning Module 1</b>	<b>Basics of Multiple Regression and Underlying Assumptions</b>	<b>3</b>
	Introduction	3
	Summary	4
	Uses of Multiple Linear Regression	5
	The Basics of Multiple Regression	7
	Assumptions Underlying Multiple Linear Regression	9
	Practice Problems	20
	Solutions	23
<b>Learning Module 2</b>	<b>Evaluating Regression Model Fit and Interpreting Model Results</b>	<b>25</b>
	Summary	25
	Goodness of Fit	26
	Testing Joint Hypotheses for Coefficients	33
	Forecasting Using Multiple Regression	43
	Practice Problems	46
	Solutions	49

24

## Lien avec le monde professionnel ?

### ■ Programme CFA level 2, partie méthodes quantitatives

<b>Learning Module 3</b>	<b>Model Misspecification</b>	<b>51</b>
	Summary	51
	Model Specification Errors	52
	Misspecified Functional Form	53
	Omitted Variables	53
	Inappropriate Form of Variables	54
	Inappropriate Scaling of Variables	54
	Inappropriate Pooling of Data	54
	Violations of Regression Assumptions: Heteroskedasticity	57
	The Consequences of Heteroskedasticity	58
	Testing for Conditional Heteroskedasticity	59
	Correcting for Heteroskedasticity	61
	Violations of Regression Assumptions: Serial Correlation	63
	The Consequences of Serial Correlation	63
	Testing for Serial Correlation	64
	Correcting for Serial Correlation	66
	Violations of Regression Assumptions: Multicollinearity	68
	Consequences of Multicollinearity	68
	Detecting Multicollinearity	68
	Correcting for Multicollinearity	71

25

## Lien avec le monde professionnel ?

### ■ Programme CFA level 2, partie méthodes quantitatives

<b>Learning Module 4</b>	<b>Extensions of Multiple Regression</b>	<b>77</b>
	Summary	77
	Influence Analysis	78
	Influential Data Points	78
	Dummy Variables in a Multiple Linear Regression	88
	Defining a Dummy Variable	88
	Visualizing and Interpreting Dummy Variables	89
	Testing for Statistical Significance of Dummy Variables	91
	Multiple Linear Regression with Qualitative Dependent Variables	95
	Practice Problems	102
	Solutions	108
<b>Learning Module 5</b>	<b>Time-Series Analysis</b>	<b>111</b>
	Introduction	112
	Challenges of Working with Time Series	114
	Linear Trend Models	115
	Linear Trend Models	115
	Log-Linear Trend Models	118
	Trend Models and Testing for Correlated Errors	123
	AR Time-Series Models and Covariance-Stationary Series	124
	Covariance-Stationary Series	125
	Detecting Serially Correlated Errors in an AR Model	126
	Mean Reversion and Multiperiod Forecasts	129
	Multiperiod Forecasts and the Chain Rule of Forecasting	130

26

## Lien avec le monde professionnel ?

### ■ Programme CFA level 2, partie méthodes quantitatives

	Comparing Forecast Model Performance	133
	Instability of Regression Coefficients	135
	Random Walks	137
	Random Walks	138
	The Unit Root Test of Nonstationarity	141
	Moving-Average Time-Series Models	146
	Smoothing Past Values with an $n$ -Period Moving Average	146
	Moving-Average Time-Series Models for Forecasting	148
	Seasonality in Time-Series Models	151
	AR Moving-Average Models and ARCH Models	156
	Autoregressive Conditional Heteroskedasticity Models	157
	Regressions with More Than One Time Series	160
	Other Issues in Time Series	164
	Suggested Steps in Time-Series Forecasting	164
	Summary	166
	References	169
	Practice Problems	170
	Solutions	187
<b>Learning Module 6</b>	<b>Machine Learning</b>	<b>197</b>
	Introduction	197
	Machine Learning and Investment Management	198

27

## Lien avec le monde professionnel ?

### ■ Programme CFA level 2, partie méthodes quantitatives

What is Machine Learning	199	Clustering	235
Defining Machine Learning	199	K-Means Clustering	236
Supervised Learning	199	Hierarchical Clustering	238
Unsupervised Learning	201	Dendrograms	240
Deep Learning and Reinforcement Learning	201	Case Study: Clustering Stocks Based on Co-Movement Similarity	242
Summary of ML Algorithms and How to Choose among Them	201	Neural Networks, Deep Learning Nets, and Reinforcement Learning	247
Evaluating ML Algorithm Performance	203	Neural Networks	247
Generalization and Overfitting	204	Deep Neural Networks	251
Errors and Overfitting	205	Reinforcement Learning	251
Preventing Overfitting in Supervised Machine Learning	207	Case Study: Deep Neural Network-Based Equity Factor Model	253
Supervised ML Algorithms: Penalized Regression	209	Introduction	253
Penalized Regression	209	Data Description	254
Support Vector Machine	211	Experimental Design	255
K-Nearest Neighbor	213	Results	256
Classification and Regression Tree	214	Choosing an Appropriate ML Algorithm	262
Ensemble Learning and Random Forest	218		
Voting Classifiers	219		
Bootstrap Aggregating (Bagging)	219		
Random Forest	219		
Case Study: Classification of Winning and Losing Funds	224		
Data Description	224		
Methodology	225		
Results	226		
Conclusion	229		
Unsupervised ML Algorithms and Principal Component Analysis	232		
Principal Components Analysis	232		

### ■ + partie « big data » (learning module 7)

28

## Décomposition du risque total

- Décomposition de la rentabilité du titre  $i$

$$r_i = E_i + \beta_i \times (r_P - E_P) + \varepsilon_i$$

- Décomposition du risque associé au titre  $i$

$$\underbrace{\sigma_i^2}_{\text{risque total}} = \underbrace{\beta_i^2 \times \sigma_P^2}_{\text{risque du marché } P} + \underbrace{\text{Var}[\varepsilon_i]}_{\text{risque spécifique}}$$

29

## Décomposition du risque total

- Décomposition de la rentabilité du titre  $i$

$$r_i = E_i + \beta_i \times (r_P - E_P) + \varepsilon_i$$

- Décomposition du risque associé au titre  $i$

$$\underbrace{\sigma_i^2}_{\text{risque total}} = \underbrace{\beta_i^2 \times \sigma_P^2}_{\text{risque du marché } P} + \underbrace{\text{Var}[\varepsilon_i]}_{\text{risque spécifique}}$$

$\sigma_i$  écart-type de  $r_i$ ,  $\sigma_P$  écart-type de  $r_P$ ,  
 $\beta_i$  Bêta du titre  $i$

30

## Décomposition du risque total

- Décomposition de la rentabilité du titre  $i$

$$r_i = E_i + \beta_i \times (r_P - E_P) + \varepsilon_i$$

- Décomposition du risque associé au titre  $i$

$$\underbrace{\sigma_i^2}_{\text{risque total}} = \underbrace{\beta_i^2 \times \sigma_P^2}_{\text{risque du marché } P} + \underbrace{\text{Var}[\varepsilon_i]}_{\text{risque spécifique}}$$

$\sigma_i$  écart-type de  $R_i$ ,  $\sigma_P$  écart-type de  $r_P$ ,  
 $\beta_i$  Bêta du titre  $i$  (par rapport au marché  $P$ )

Lien entre  $\beta_i$  et coefficient de corrélation linéaire :

$$\beta_i = \frac{\rho_{iP} \times \sigma_i}{\sigma_P}$$

31

## Décomposition du risque total

- Décomposition de la rentabilité et du risque du titre  $i$

$$r_i = E_i + \beta_i \times (r_P - E_P) + \varepsilon_i$$

- Décomposition du risque associé au titre  $i$

$$\underbrace{\sigma_i^2}_{\text{risque total}} = \underbrace{\beta_i^2 \times \sigma_P^2}_{\text{risque du marché } P} + \underbrace{\text{Var}[\varepsilon_i]}_{\text{risque spécifique}}$$

**Risque spécifique  $\varepsilon_i$  non corrélé au risque du portefeuille  $P$**

32



## Décomposition du risque total

$$r_i = E_i + \beta_i \times (r_P - E_P) + \varepsilon_i$$

- D'où :

$$\text{Var}[r_i] = \text{Var}[E_i + \beta_i \times (r_P - E_P) + \varepsilon_i] = \text{Var}[\beta_i r_P + \varepsilon_i]$$

- On a utilisé  $\text{Var}[X + a] = \text{Var}[X]$  si  $a$  est constant.

$$\text{Var}[\beta_i r_P + \varepsilon_i] = \underbrace{\text{Var}[\beta_i r_P]}_{=\beta_i^2 \times \text{Var}[r_P]} + 2 \underbrace{\text{Cov}(\beta_i r_P, \varepsilon_i)}_{=\beta_i \times \text{Cov}(r_P, \varepsilon_i)=0} + \text{Var}[\varepsilon_i]$$

$$\underbrace{\sigma_i^2}_{\text{risque total}} = \underbrace{\beta_i^2 \times \sigma_P^2}_{\text{risque du marché } P} + \underbrace{\text{Var}[\varepsilon_i]}_{\text{risque spécifique}}$$

33

35

## Spécificités des risques spécifiques

Risque spécifique non corrélé au risque du marché  $P$  :

$$\text{Cov}(\varepsilon_i, r_P) = 0$$

Les risques spécifiques peuvent-ils être corrélés ?

$$i \neq j, \text{Cov}(\varepsilon_i, \varepsilon_j) = 0 ?$$

- Prenons l'exemple de Peugeot et de Renault
- Du fait des risques spécifiques à l'industrie automobile ...
- **Ils sont positivement corrélés**
- Ne pas confondre avec l'absence de corrélation entre risque spécifique et risque du marché  $P$

34

36

## Calculer des Bêtas à partir d'historiques de rentabilités

- $\beta_i = \frac{\text{Cov}(r_i, r_P)}{\text{Var}[r_P]} = \rho_{iP} \frac{\sigma_i}{\sigma_P}$ . Comment calculer  $\rho_{iP}$ ,  $\sigma_i$ ,  $\sigma_P$  ?
- Supposons que nous ayons des séries chronologiques de rentabilités du titre  $i$  et du portefeuille  $P$
- $r_{i,t}$  représente la rentabilité du titre  $i$  à la date  $t$ 
  - Il peut aussi s'agir de la rentabilité d'un portefeuille de titres
- $r_{P,t}$  représente la rentabilité du portefeuille  $P$  à la date  $t$ 
  - $P$ : Typiquement un indice boursier pondéré par la capitalisation boursière : CAC40, indice S&P 500, Russell 3000 Index aux États-Unis
  - Russell 3000 : Indice large, 98% de la capitalisation boursière US

37

## Calculer des Bêtas à partir d'historiques de rentabilités

- Méthode 1 : on utilise les résultats déjà vus
  - Espérance sous la mesure de probabilité empirique = moyenne des rentabilités passées
  - $E[\tilde{r}_t] = \frac{1}{252} \times (r_{t-1} + \dots + r_{t-252})$
  - $\text{Var}[\tilde{r}_t] = E[(\tilde{r}_t - E[\tilde{r}_t])^2]$
  - $E[\tilde{r}_{i,t}] = \bar{r}_i = \frac{1}{252} \times (r_{i,t-1} + \dots + r_{i,t-252})$
  - $E[\tilde{r}_{P,t}] = \bar{r}_P = \frac{1}{252} \times (r_{P,t-1} + \dots + r_{P,t-252})$
  - $\text{Var}[\tilde{r}_{P,t}] = \frac{1}{252} \times \left( (r_{P,t-1} - \bar{r}_P)^2 + \dots + (r_{P,t-252} - \bar{r}_P)^2 \right)$
  - $\text{Cov}[\tilde{r}_{i,t}, \tilde{r}_{P,t}] = \frac{1}{252} \times \left( (r_{i,t-1} - \bar{r}_i)(r_{P,t-1} - \bar{r}_P) + \dots + (r_{i,t-252} - \bar{r}_i)(r_{P,t-252} - \bar{r}_P) \right)$
  - $\beta_{iP} = \text{Cov}[\tilde{r}_{i,t}, \tilde{r}_{P,t}] / \text{Var}[\tilde{r}_{P,t}]$

38

## La droite caractéristique d'un titre

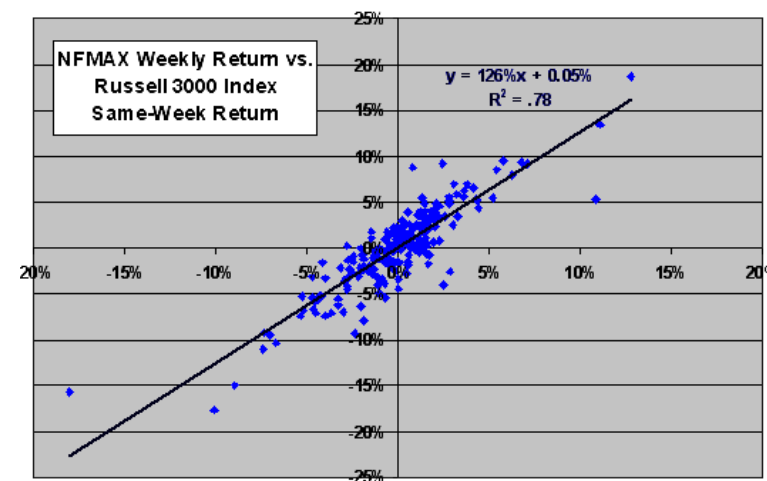
- On considère un plan où les valeurs de  $r_P$  sont en abscisses et les valeurs de  $r_i$  en ordonnées.
- Un point dans le plan est associé à chaque date  $t$
- Coordonnées des points dans le plan :  $(r_{P,t}, r_{i,t})$
- Dans le graphique qui suit :
  - $r_{i,t}$  : rentabilités **hebdomadaires** du fonds Navellier Fundamental A (NFMAX, fonds géré par Navellier)
  - $r_{P,t}$  : Russell 3000 Index
  - Données de 2005 à 2009, soit 60 points

39

## La notion de Bêta



- Rentabilités du Russell 3000 Index Navellier en abscisses et de Fundamental A (NFMAX, fonds géré par Navellier) en ordonnées



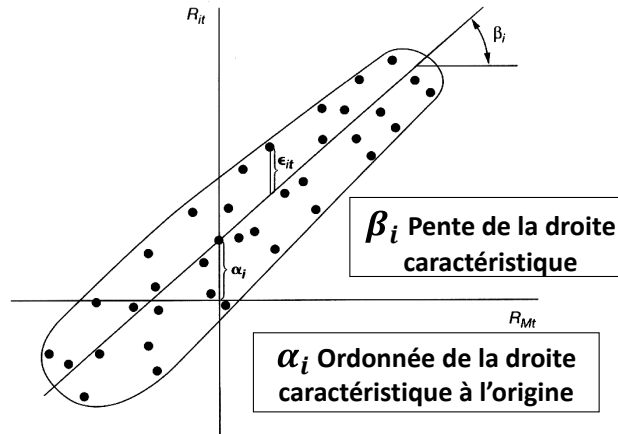
40

## Droite caractéristique d'un titre, méthode des moindres carrés

- Droite caractéristique du titre  $i$  :  $y_{i,t} = \alpha_i + \beta_i r_{P,t}$

Graphique 3.6 – Droite caractéristique d'un titre  $i$

À chaque point est associé une date  $t$   
 En abscisse, la rentabilité du portefeuille  $P$  à cette date  $t$  :  $r_{P,t}$   
 En ordonnée, la rentabilité du titre  $i$  à cette date  $t$  :  $r_{i,t}$



41

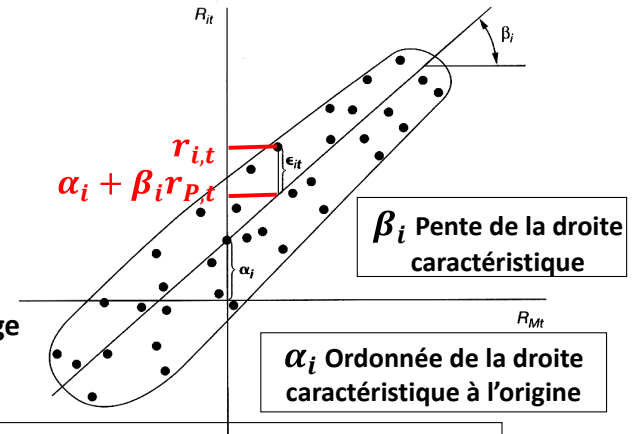
## Droite caractéristique d'un titre, méthode des moindres carrés

- Droite caractéristique du titre  $i$  :  $y_{i,t} = \alpha_i + \beta_i r_{P,t}$

Graphique 3.6 – Droite caractéristique d'un titre  $i$

À chaque point est associée une date  $t$   
 En abscisse, la rentabilité du portefeuille de marché à cette date  $t$  :  $r_{M,t}$   
 En ordonnée, la rentabilité du titre  $i$  à cette date  $t$  :  $r_{i,t}$

La droite caractéristique du titre est obtenue par un ajustement linéaire au nuage de points selon la méthode des moindres carrés



$$\varepsilon_{i,t} = r_{i,t} - (\alpha_i + \beta_i r_{P,t})$$

Distance verticale entre un point et la droite caractéristique

42

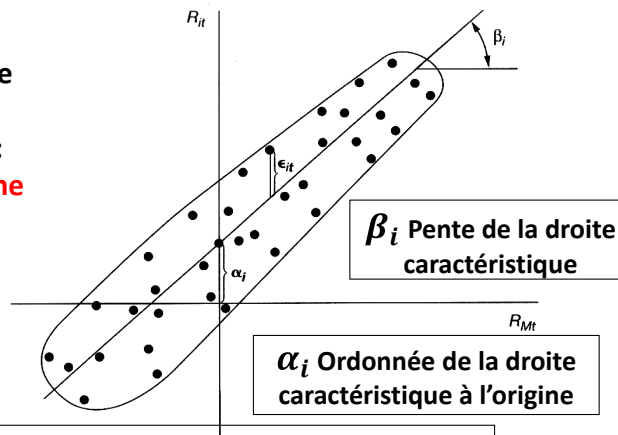
## Droite caractéristique d'un titre, méthode des moindres carrés

- Droite caractéristique du titre  $i$  :  $y_{i,t} = \alpha_i + \beta_i r_{P,t}$

Graphique 3.6 – Droite caractéristique d'un titre  $i$

La droite caractéristique du titre est obtenue par un ajustement linéaire au nuage de points selon la méthode des moindres carrés (MCO) :  $\alpha_i$  et  $\beta_i$  minimisent la somme des carrés des écarts  $\varepsilon_{i,t}$  :

$$\sum_t (r_{i,t} - (\alpha_i + \beta_i r_{P,t}))^2$$



$$\varepsilon_{i,t} = r_{i,t} - (\alpha_i + \beta_i r_{P,t})$$

Distance verticale entre un point et la droite caractéristique

43

## Estimation par la méthode des moindres carrés

- $r_{i,t} = \alpha_i + \beta_i r_{P,t} + \varepsilon_{i,t}$
- $\alpha_i, \beta_i$  constantes,  $\beta_i$  : bêta du titre  $i$
- Méthode des moindres carrés ordinaires (MCO)
- On cherche  $\alpha_i, \beta_i$  tels que la somme des écarts quadratiques  $(r_{i,t-h} - \alpha_i - \beta_i r_{P,t-h})^2$  soit minimale
- $\alpha_i + \beta_i r_{P,t}$  est une prévision linéaire de  $r_{i,t}$  sachant  $r_{P,t}$
- $\varepsilon_{i,t-h} = r_{i,t} - \alpha_i - \beta_i r_{P,t}$  : erreur de prévision à la date  $t$
- $\min_{\alpha_i, \beta_i} \sum_h (r_{i,t-h} - \alpha_i - \beta_i r_{P,t-h})^2$ 
  - *Périodes glissantes* :  $h = 1, \dots, 252$

44

## Estimation par la méthode des moindres carrés

- $\min_{\alpha_i, \beta_i} \sum_h (r_{i,t-h} - \alpha_i + \beta_i r_{P,t-h})^2$
- Conditions du premier ordre : dérivées du critère par rapport à  $\alpha_i, \beta_i = 0$ 
  - Dérivée par rapport à  $\alpha_i = 0$
  - $\sum_h (r_{i,t-h} - \alpha_i - \beta_i r_{P,t-h}) = 0 \Rightarrow \alpha_i = \bar{r}_i - \beta_i \bar{r}_P$
  - Il faut alors minimiser  $\sum_h (r_{i,t-h} - \bar{r}_i + \beta_i (r_{P,t-h} - \bar{r}_P))^2$
  - Dérivée par rapport à  $\beta_i = 0 \Rightarrow$
  - $\beta_i = \frac{\left(\frac{1}{252} \sum_{h=1}^{252} (r_{i,t-h} - \bar{r}_i)(r_{P,t-h} - \bar{r}_P)\right)}{\left(\frac{1}{252} \sum_{h=1}^{252} (r_{P,t-h} - \bar{r}_P)^2\right)}$

45

## Calcul des bêtas à partir d'historiques de cours

- $\beta_i = \frac{\left(\frac{1}{252} \sum_{h=1}^{252} (r_{i,t-h} - \bar{r}_i)(r_{P,t-h} - \bar{r}_P)\right)}{\left(\frac{1}{252} \sum_{h=1}^{252} (r_{P,t-h} - \bar{r}_P)^2\right)}$ 
  - $\bar{r}_i$  et  $\bar{r}_P$  sont les rentabilités moyenne du titre  $i$  et du marché sur la période d'estimation, ici de longueur  $T$
  - $\bar{r}_i = \frac{1}{T} \sum_{h=1}^{252} r_{i,t-h}$
  - $\beta_i$ , Bêta ex-post (a posteriori) du titre  $i$ , déterminé à partir des rentabilités passées sur la période  $[t-1; t-252]$ 
    - $\frac{1}{252} \sum_h \varepsilon_{i,t-h} = 0$  le terme résiduel a une moyenne nulle
    - $\frac{1}{252} \sum_h \varepsilon_{i,t-h} (r_{M,t-h} - \bar{r}_P) = 0$  pas de corrélation entre résidu et rentabilité du portefeuille de marché

46

## Calcul des bêtas à partir d'historiques de cours

- $\beta_{iP} = \frac{\text{Cov}(r_i, r_P)}{\text{var}[r_P]}$ 
  - Se calcule à partir de la loi de probabilité de  $(r_i, r_P)$
- $\beta_{iP} = \frac{\left(\frac{1}{252} \sum_{h=1}^{252} (r_{i,t-h} - \bar{r}_i)(r_{P,t-h} - \bar{r}_P)\right)}{\left(\frac{1}{252} \sum_{h=1}^{252} (r_{P,t-h} - \bar{r}_P)^2\right)}$ 
  - Se calcule à partir des données passées
- Le choix de périodes glissantes et de rentabilités quotidiennes est fréquent en finance
  - Notamment quand on s'intéresse à la dynamique des Bêtas.
  - On peut choisir des périodes d'estimation plus longues
  - Dans l'approche économétrique standard, on préfère utiliser toutes les données disponibles
  - Ce qui permet d'utiliser des théorèmes limites (loi des grands nombres) dans leur domaine de validité.

47

## Calcul des bêtas à partir d'historiques de cours

- Rappel :  $\frac{1}{252} \sum_{h=1}^{252} (r_{i,t-h} - \bar{r}_i)(r_{P,t-h} - \bar{r}_P)$  correspond à la covariance « dans l'échantillon des données historiques » ou covariance empirique.
  - covariance (dite empirique) entre les rentabilités  $r_i$  et  $r_P$  pour une loi de probabilité discrète, dont les valeurs sont les couples de rentabilité observées  $(r_{P,t}, r_{i,t})$  et où ces valeurs sont équipondérées (on donne une probabilité de  $\frac{1}{251}$  à chaque valeur.
  - Cette loi de probabilité discrète s'appelle la mesure empirique (ou loi empirique)

48

## Droite caractéristique d'un titre

- Quelles données pour déterminer les Bêtas ?
  - *Quel marché de référence retenir?*
    - Quand l'action est cotée sur différents marchés
  - *Les rentabilités de l'action American Express ne sont pas les mêmes en \$, £, €, etc. Quelle devise de référence*
  - *Quels cours boursiers: pertinence des cours de clôture?*
    - Pour les actions peu fréquemment traitées, le dernier cours peut être antérieur d'une heure ou deux à l'heure de clôture
    - Y a-t-il un fixing pour déterminer le cours de clôture ?
    - Différence entre heures de clôture pour différents marchés
  - *Disponibilité des données : suspension de cotation, actions nouvellement introduites en Bourse*
    - Il existe des algorithmes pour "compléter les données manquantes"
    - Brownian bridge, algorithme EM, Singular Spectrum Analysis

49

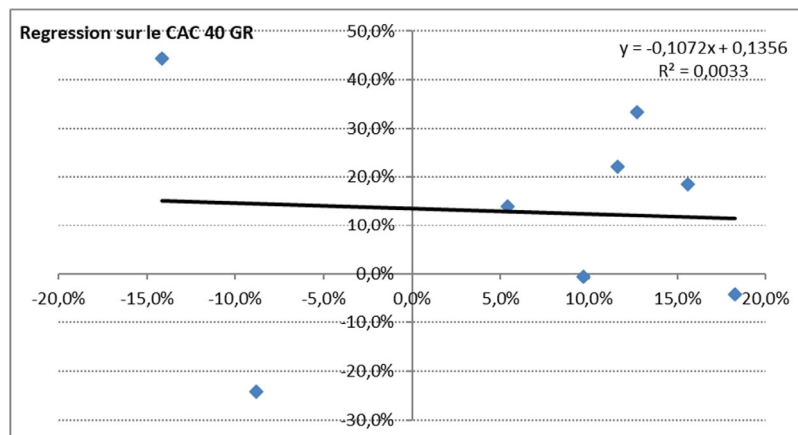
## Droite caractéristique d'un titre

- Quelles données pour déterminer les Bêtas ?
  - *Période d'observation : date de début, date de fin ?*
  - *Périodicité des données: quotidienne, hebdomadaire, ...*  
*Fréquence de mise à jour pour le calcul: mensuelle, trimestrielle, annuelle, jamais ?*
  - *Choix du portefeuille de référence P*
    - Indice national ou international ? Sectoriel ?
    - Large caps ?
    - Benchmark pour un investisseur, portefeuille efficient ?
- Risque de choix opportunistes pour influencer sur les décisions d'investissement
  - *Augmenter le Bêta d'une branche d'un groupe industriel revient à augmenter les exigences de rentabilité*

50

## Estimation par la méthode des moindres carrés : choix de l'indice de référence

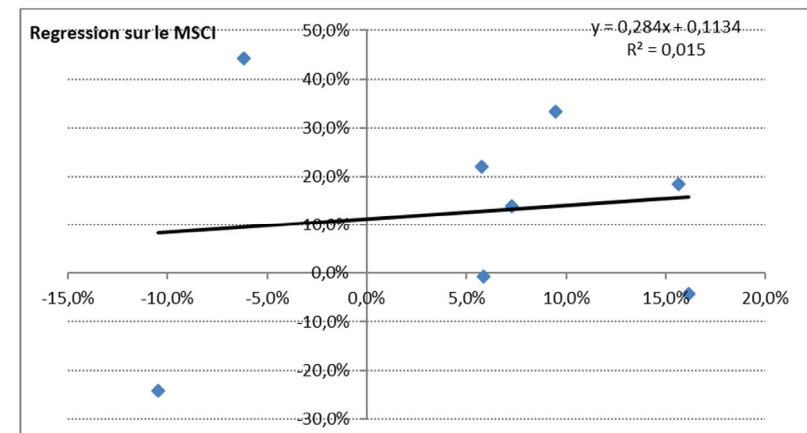
- Bêta de Michelin par rapport au CAC40 : -0,107



51

## Estimation par la méthode des moindres carrés

- Bêta de Michelin par rapport au MSCI : 0,284

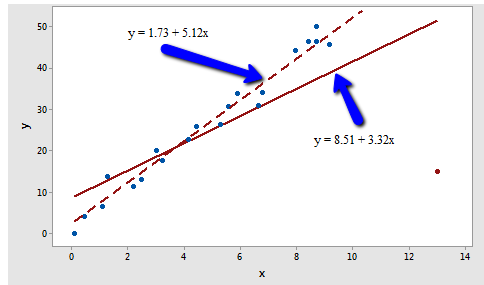


52



## Calcul des Bêtas : le problème des « outliers »

- Crise covid : rentabilités hebdomadaires extrêmes (négatives) en 2020 à la fois pour les titres et l'indice.
- L'ajout d'une seule donnée (influential point), ici point rouge peut complètement modifier le Bêta



- Estimation par moindres carrés des Bêtas non robuste à la présence de certains « outliers »

53

## Médaf et bêtas conditionnels

- On remplace tous les moments (espérances, variances, Bêtas) par les moments conditionnels
- La relation rentabilité risque reste de la même forme que dans le cas statique.

8

*The Journal of Finance*

THE CONDITIONAL CAPM. For each asset  $i$  and in each period  $t$ ,

$$E[R_{it}|I_{t-1}] = \gamma_{0t-1} + \gamma_{1t-1}\beta_{it-1}, \quad (2)$$

where  $\beta_{it-1}$  is the conditional beta of asset  $i$  defined as

$$\beta_{it-1} = \text{Cov}(R_{it}, R_{mt}|I_{t-1}) / \text{Var}(R_{mt}|I_{t-1}), \quad (3)$$

$\gamma_{0t-1}$  is the conditional expected return on a "zero-beta" portfolio, and  $\gamma_{1t-1}$  is the conditional market risk premium.

55

## Bêtas conditionnels

THE JOURNAL OF FINANCE • VOL. LI, NO. 1 • MARCH 1996



## The Conditional CAPM and the Cross-Section of Expected Returns

RAVI JAGANNATHAN and ZHENYU WANG\*

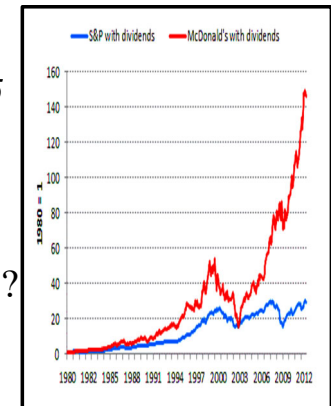
### ABSTRACT

Most empirical studies of the static CAPM assume that betas remain constant over time and that the return on the value-weighted portfolio of all stocks is a proxy for the return on aggregate wealth. The general consensus is that the static CAPM is unable to explain satisfactorily the cross-section of average returns on stocks. We assume that the CAPM holds in a conditional sense, i.e., betas and the market risk premium vary over time. We include the return on human capital when measuring the return on aggregate wealth. Our specification performs well in explaining the cross-section of average returns.

54

## Droite caractéristique d'un titre : Estimation des betas

- Le cas McDonald's Corp (MCD)
  - Yahoo Finance fournit un Beta de 0,45
  - Google Finance nous indique un Beta de 0,34
  - Site du Nasdaq : Beta de 0,56
- Comment expliquer ces différences ?
  - Indice utilisé pour le portefeuille de marché ?
  - Quelle est la période d'estimation ?
  - Fréquence des rentabilités observées ?

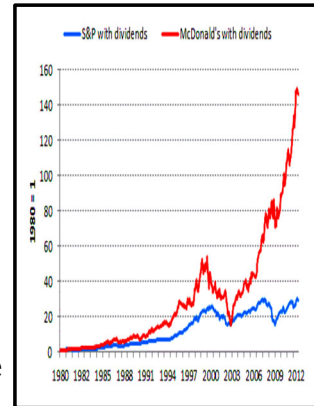


Action McDo vs  
Indice S&P500  
dividendes  
réinvestis

56

## Droite caractéristique d'un titre : Estimation des betas

- Le cas McDonald's Corp (MCD)
  - **Rentabilité historique de 17%**, celle de l'indice S&P500 de 11,2%
  - $r_f = 2,37\%$  taux 10 ans US Treasuries 10/2014
  - Choisissons une prime de risque de 6% (cf étude JP Morgan, 2008)
- On a alors une rentabilité attendue de 4,4%, 5,1% ou 5,7% selon le Beta retenu
  - 8,4% pour l'indice



**Action McDo vs  
Indice S&P500  
dividendes  
réinvestis**

57

## Décorrélation des actions constituant l'indice Dow Jones et l'indice.

### Out of step

Last year, two-thirds of the Dow 30 were close ( $r \geq 0.8$ ) to the market. Now, it's just one.

**Comparaison entre l'été 2015 et l'été 2016 (calculs sur 50 jours glissants antérieurs au 9 septembre)**  
On remarque aussi la distribution des Bêtas.

$$\beta_i = \rho_{iP} \frac{\sigma_i}{\sigma_P}$$

**Comme les Bêtas restent en moyenne égaux à 1, il faut que les ratios  $\frac{\sigma_i}{\sigma_P}$  augmentent.**

**Ce qui veut dire que les risques idiosyncratiques ont augmenté**

Stock	Correlation			β	Stock	Correlation			β
	2015	2016				2015	2016		
AXP	0.73	<b>0.81</b>	1.38		KO	<b>0.81</b>	<b>0.59</b>	0.88	
MMM	<b>0.85</b>	<b>0.79</b>	0.90		CVX	0.72	<b>0.58</b>	1.08	
IBM	<b>0.80</b>	<b>0.79</b>	1.10		DIS	0.61	<b>0.58</b>	0.61	
UTX	0.74	<b>0.72</b>	1.15		VZ	<b>0.86</b>	<b>0.57</b>	0.91	
HD	<b>0.88</b>	<b>0.71</b>	1.09		PFE	<b>0.91</b>	<b>0.49</b>	0.73	
GE	<b>0.91</b>	<b>0.71</b>	0.98		XOM	<b>0.82</b>	<b>0.47</b>	0.86	
GS	<b>0.92</b>	<b>0.70</b>	1.39		JNJ	<b>0.90</b>	<b>0.46</b>	0.46	
BA	<b>0.87</b>	<b>0.70</b>	1.29		PG	<b>0.81</b>	<b>0.42</b>	0.45	
INTC	0.78	<b>0.70</b>	1.34		NKE	<b>0.93</b>	<b>0.41</b>	0.83	
CSCO	<b>0.83</b>	<b>0.70</b>	0.97		AAPL	0.79	<b>0.41</b>	0.95	
JPM	<b>0.93</b>	<b>0.64</b>	1.00		MRK	<b>0.83</b>	<b>0.40</b>	1.15	
DD	0.73	<b>0.63</b>	1.12		WMT	0.77	<b>0.39</b>	0.54	
TRV	<b>0.83</b>	<b>0.61</b>	0.75		UNH	<b>0.84</b>	<b>0.38</b>	0.44	
CAT	0.70	<b>0.60</b>	1.45		V	<b>0.80</b>	<b>0.34</b>	0.55	
MSFT	<b>0.86</b>	<b>0.60</b>	1.07		MCD	<b>0.89</b>	<b>0.28</b>	0.49	

Note: Correlation is 50-day rolling correlation with S&P 500 as of Sept. 9. Source: Yahoo Finance; CNBC calculations

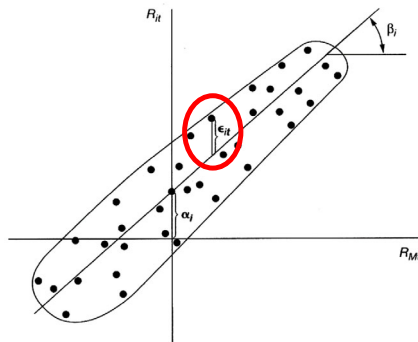
**CNBC**

58

## Bêtas : prévision de $r_{i,t}$ sachant $r_{P,t}$ et de $r_{P,t}$ sachant $r_{i,t}$

- Prévision de  $r_{i,t}$  sachant  $r_{P,t}$ 
  - $\varepsilon_{i,t} = r_{i,t} - \alpha_{iP} - \beta_{iP}r_{P,t}$ : erreur de prévision à la date t
- Écart entre les ordonnées (résidu vertical)

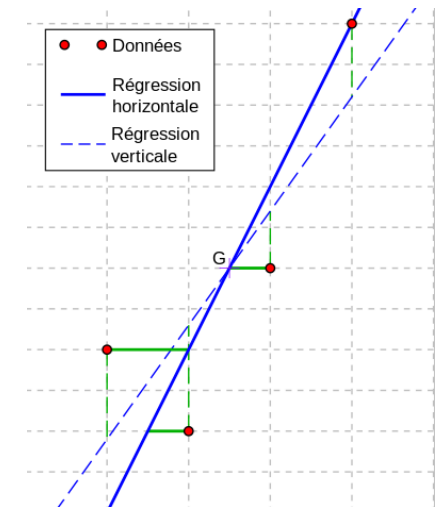
Graphique 3.6 – Droite caractéristique d'un titre i



59

## Bêtas : prévision de $r_{i,t}$ sachant $r_{P,t}$ et de $r_{P,t}$ sachant $r_{i,t}$

- Prévision de  $r_{P,t}$  sachant  $r_{i,t}$ 
  - $r_{P,t} - \alpha_{Pi} - \beta_{Pi}r_{i,t}$ : erreur de prévision à la date t
- Écart entre les abscisses (résidu horizontal)
- Les deux droites de régression ne coïncident pas car les critères diffèrent
  - Prévision de  $r_{i,t}$  sachant  $r_{P,t}$  : Minimisation des carrés des différences des ordonnées
  - Prévision de  $r_{P,t}$  sachant  $r_{i,t}$  : Minimisation des carrés des différences des abscisses



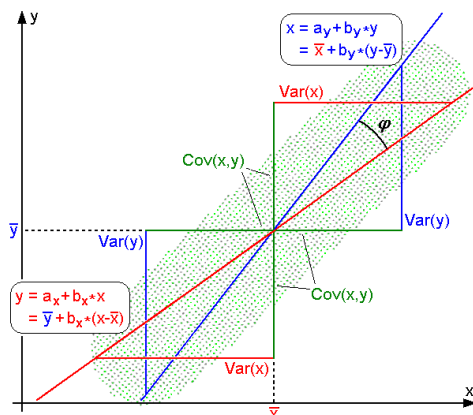
60

## Bêtas : prévision de $r_{i,t}$ sachant $r_{P,t}$ et de $r_{P,t}$ sachant $r_{i,t}$

- $\beta_{iP} = \frac{\text{Cov}(r_i, r_P)}{\text{Var}[r_P]} = \rho_{iP} \frac{\sigma_i}{\sigma_P}$ ,  $\beta_{Pi} = \frac{\text{Cov}(r_i, r_P)}{\text{Var}[r_i]} = \rho_{iP} \frac{\sigma_P}{\sigma_i}$
- D'où  $\beta_{iP} \times \beta_{Pi} = \rho_{iP}^2 \leq 1$

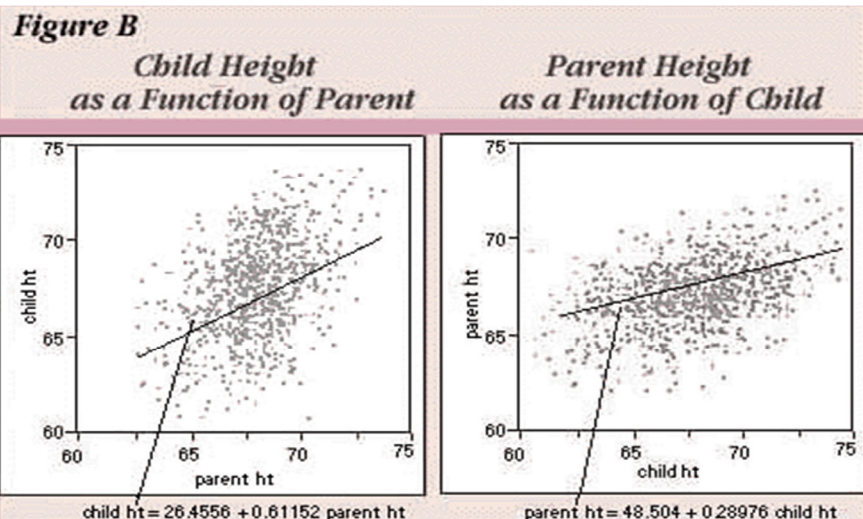
Construction géométrique des deux droites de régression.

Les deux droites passent par  $(\bar{x}, \bar{y})$   
 Pour obtenir la droite rouge (prévision de  $y$  sachant  $x$ , on se dirige vers le haut de  $\text{Cov}(x, y)$ , puis vers la droite de  $\text{Var}[x]$ , ce qui donne une pente de  $\frac{\text{Cov}(x, y)}{\text{Var}[x]} = \beta_{y|x}$



61

Prévoir la taille des parents sachant celle des enfants est un problème différent de prévoir la taille des enfants sachant celle des parents



Galton : Bêta enfant/parent (0,61) très différent de l'inverse du Bêta parent/enfant (0,29), le ratio entre les deux Bêtas est le ratio entre la variance de la taille des parents et celle des enfants

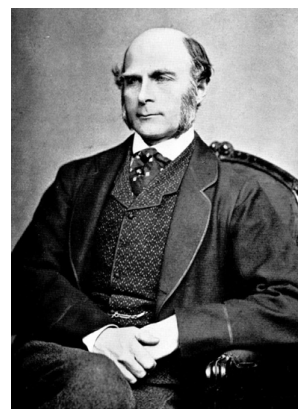
62

## Bêtas et corrélation

Pour aller plus loin, voir Kahneman, p. 219-225

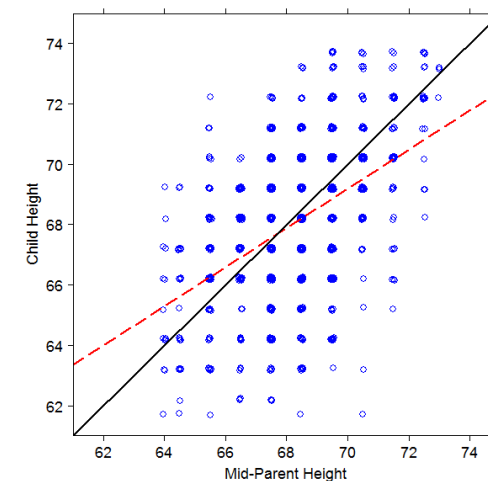
- Regression to the mean (retour à la moyenne)
  - Analyse du phénomène due à Francis Galton (1886)
    - Selon les observations de Galton, si les parents mesurent 6 cm de plus que la moyenne, les enfants ne mesurent plus que  $\frac{2}{3}$  x 6 cm de plus que la moyenne
    - D'où l'origine du terme "regression"
      - On parle parfois de "régression vers la médiocrité"
  - Ceci est exact, mais on a  $\bar{y}_i = \beta_{y|x} \bar{x}_i + \varepsilon_i$ .
  - Supposons  $\sigma_x \approx \sigma_y$  (même variabilité de taille pour parents et enfants)
    - On reviendra sur cette hypothèse ultérieurement
  - $\beta_{y|x} = \rho_{xy} \frac{\sigma_y}{\sigma_x} \approx \rho_{xy} \leq 1$

63



Francis Galton

Galton s'attendait à ce que la meilleure prévision soit associée à une pente de 1 (en noir) et pas à une pente de 0,61 (en rouge) : « les enfants héritent des caractéristiques biologiques de leurs parents »



En effet, le nuage de points forme une ellipse. On peut montrer sous certaines conditions (même variabilité des tailles chez les parents et les enfants) que le grand axe de l'ellipse a une pente de 1 (45°)

64

## Bêtas et corrélation

- Pourquoi la meilleure prévision de la taille des enfants n'est-elle pas la taille des parents ?
  - $\bar{y}_i = y_i - m$ , taille des enfants,  $\bar{x}_i = x_i - m$  taille des parents
  - Galton pensait que l'on aurait une relation du type  $\bar{y}_i = 1 \times \bar{x}_i +$  terme résiduel,  $\beta_{y|x} = 1$
  - Or, l'estimation de  $\beta_{y|x}$  par la méthode des moindres carrés donne  $\beta_{y|x} = 0,61 = \rho_{xy} \frac{\sigma_y}{\sigma_x}$ , d'où le résultat « l'écart à la moyenne de la taille des enfants est environ 2/3 de l'écart des parents à la moyenne (de leur génération)
  - $\bar{y}_i = \beta_{y|x} \bar{x}_i +$  terme résiduel
- Si la taille des parents est grande, ce pourrait être en partie dû « à la chance » et pour le reste aux gènes qu'ils transmettront à leurs enfants : la chance ne se transmet pas

65

## Bêtas et corrélation

- Aurait-on  $\beta_{x|y} = 1/\beta_{y|x} = 1,64$  (analyse de sensibilité) ?
  - Or  $\beta_{x|y} = 0,29 < 1$  !
  - $\beta_{x|y} = \rho_{xy} \frac{\sigma_x}{\sigma_y}$ ,  $\beta_{y|x} = \rho_{xy} \frac{\sigma_y}{\sigma_x}$
  - D'où  $\beta_{x|y} \times \beta_{y|x} = \rho_{xy}^2 < 1$  (sauf si  $\rho_{xy} = 1$ , cas où la liaison entre  $x$  et  $y$  devient déterministe), ce qui donne  $\rho_{xy} = 42\%$
  - Remarque :  $\frac{\sigma_y^2}{\sigma_x^2} = \beta_{y|x}/\beta_{x|y} = 0,61/0,29 \approx 2$ ,
  - $\sigma_x^2 \approx \frac{1}{2} \times \sigma_y^2$  ?  $x_i$  est la moyenne de la taille des deux parents (pondérée par un facteur 1,08 pour la taille des mères)
  - $\bar{x}_i \approx \frac{1}{2} \times (\bar{x}_i^P + \bar{x}_i^M) \Rightarrow \sigma_x^2 \approx \frac{1}{4} \times (\sigma_{\bar{x}^P}^2 + \sigma_{\bar{x}^M}^2)$  si non corrélation entre les tailles du père et de la mère

66

67

68

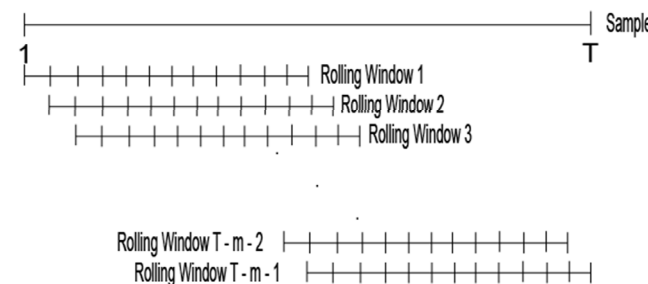
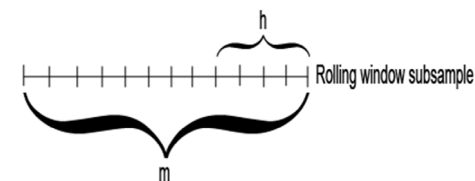


## Bêta (ex-ante) d'un titre, d'un portefeuille

- On s'intéresse aux rentabilités **à venir**  $r_i$  et  $r_P$ 
  - $r_i$  et  $r_P$  variables aléatoires
- $r_i = E_i + \beta_i \times (r_P - E_P) + \varepsilon_i$ 
  - $\varepsilon_i$  *risque spécifique* ou *risque idiosyncratique* du titre  $i$
  - De moyenne nulle, non corrélé avec le risque de marché  $r_P$
  - $E_i$  : espérance de rentabilité du titre  $i$
  - $E_P$  : espérance de rentabilité du portefeuille de marché
- Si  $r_P$  augmente de **1%**,  $r_i$  augmente en moyenne de  $\beta_i\%$
- $\beta_i$  Bêta (ex-ante ou prospectif) du titre  $i$ 
  - $E_i, E_P, \beta_i$  paramètres (non aléatoires)

69

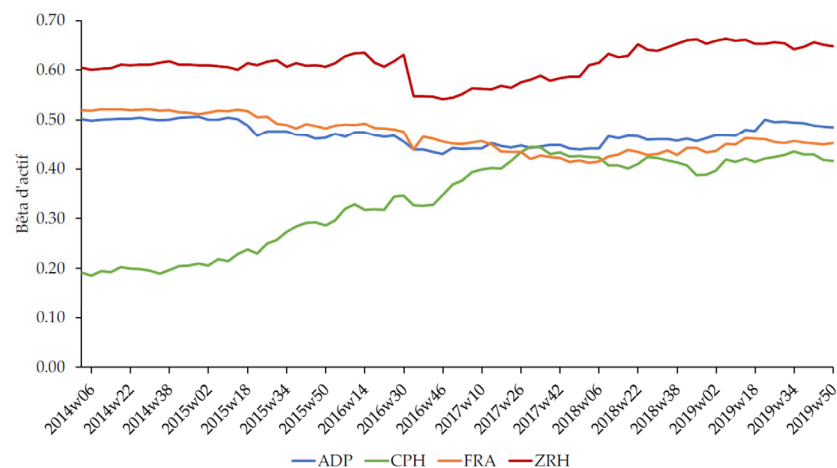
Estimation des Bêtas avec des fenêtres glissantes de longueur donnée, « rolling window », rolling regressions : les bêtas vont être amenés à fluctuer au cours du temps



70

## Dynamique des Bêtas

Figure 2 : Bêtas des actifs des aéroports comparables sur une période glissante de 5 ans



Trinkner, U., Binz, T., & Mattmann, M. (2020). Bêtas des aéroports français à partir de l'observation des marchés boursiers et de précédents de régulation. Note établie pour l'autorité de régulation des transports.

71



Robert Engle

**Nested Asynchronous Model**

- Combining the constant beta and dynamic conditional beta into one regression:
 
$$R_{i,t} = (\phi_1 + \lambda_1 \beta_{i,t}) R_{m,t} + (\phi_2 + \lambda_2 \gamma_{i,t}) R_{m,t-1} + u_t$$
- Where  $u$  will be an MA(1) GARCH
- Updated weekly for 1200 Global financial institutions
- Results on V-LAB

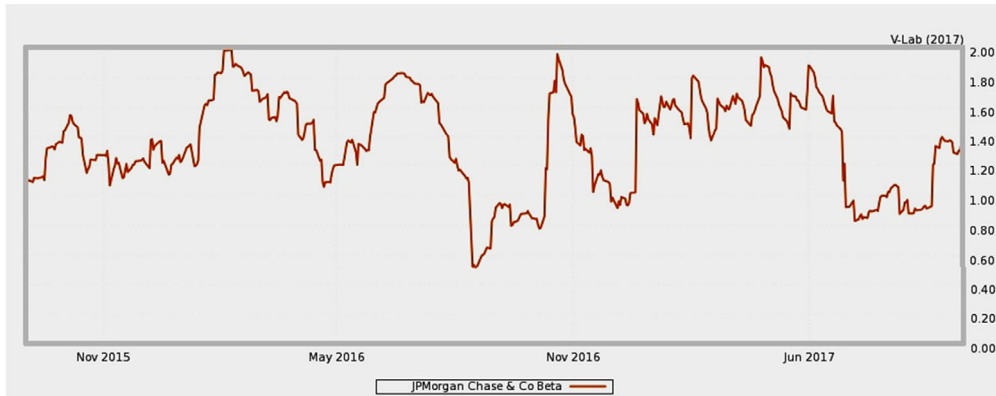
Dynamic Conditional Betas in V-Lab

<https://vlab.stern.nyu.edu/>

72



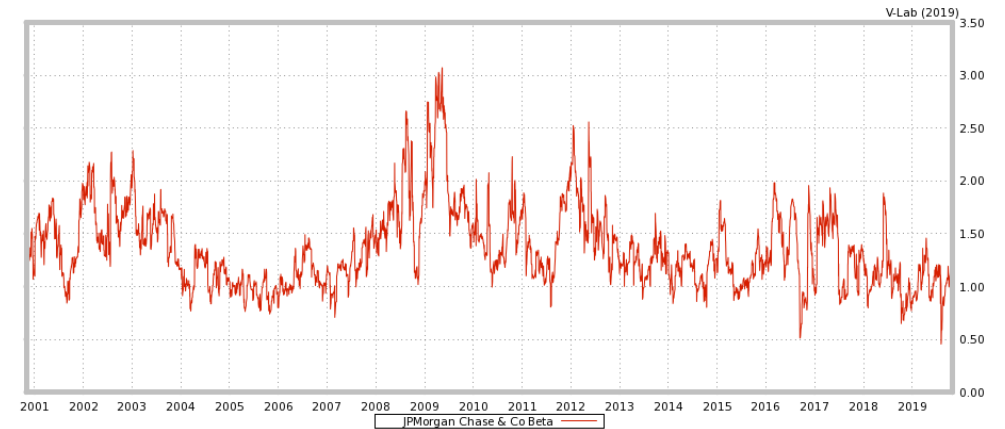
## Évolution du Bêta de l'action JP Morgan au cours des deux dernières années (octobre 2015 – octobre 2017)



Le Bêta varie entre 0,5 et 2 avec des fluctuations extrêmement rapides. C'est tout sauf une constante caractéristique de l'action.

Engle (2016). Dynamic conditional bêta. Journal of Financial Econometrics.  
<https://vlab.stern.nyu.edu/analysis/RISK.USFIN-MR.MES>

## Dynamic Conditional Beta de l'action JP Morgan : retour à la moyenne ?



<https://vlab.stern.nyu.edu/analysis/RISK.USFIN-MR.MES>

JPMORGAN CHASE & CO.

Your career. Your way.

J.P.Morgan Corporate Challenge

J.P.Morgan Corporate Challenge

J.P.Morgan Corporate Challenge

**Explore your future with us.**  
 Let's build our legacy together.

JPMORGAN CHASE & CO.  
 CHASE J.P.Morgan

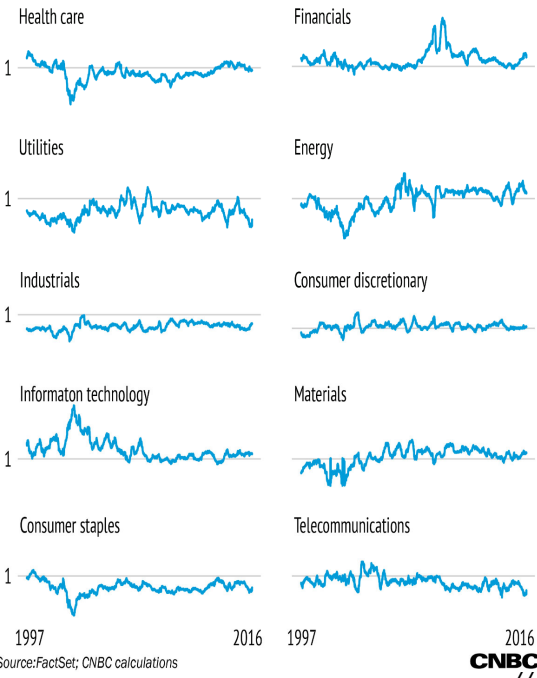
**Marianne Lake, CFO**

**J.P.Morgan**

**Blythe Masters**

## Delivering beta

Fifty-day moving beta of S&P 500 sectors.



Évolution des Bêtas par secteur d'activité de 1997 à 2016. Ils sont calculés à partir de rentabilités quotidiennes avec des périodes d'estimation glissantes de 50 jours

Il n'existe pas de secteurs caractérisés de manière évidente par la permanence de bêtas supérieurs ou inférieurs à 1. L'augmentation des Bêtas liés au secteur financier ou de l'informatique est conjoncturelle (bulle internet des années 2000, crise financière de 2008)

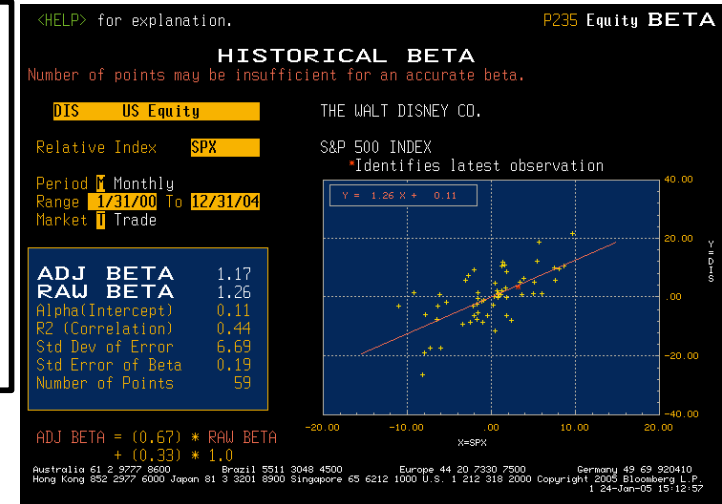
Source:FactSet; CNBC calculations

CNBC

## Etude de cas : utilisation de Bloomberg

- Bêta de l'action Disney par rapport à l'indice S&P500 (source Bloomberg)

Rentabilités mensuelles sur une période de 5 ans (31/1/00 – 31/12/04)  
**Raw Beta = 1,26**  
 correspond au Bêta historique  
**Adjusted Beta = 1,17**  
 $2/3 \text{ raw bêta} + 1/3 \times 1$



78

## Grands et petits Bêtas ...

- Adjusted Beta?
- Bloomberg s'appuie sur les travaux de Blume et de Vasické
- Blume part de la constatation d'un retour à la moyenne des bêtas estimés sur des périodes consécutives

A PREVIOUS STUDY [3] showed that estimated beta coefficients, at least in the context of a portfolio of a large number of securities, were relatively stationary over time. Nonetheless, there was a consistent tendency for a portfolio with either an extremely low or high estimated beta in one period to have a less extreme beta as estimated in the next period. In other words, estimated betas exhibited in that article a tendency to regress towards the grand mean of all betas, namely one. This study will examine in further detail this regression tendency.<sup>1</sup>

- Blume (1975). Betas and their regression tendencies. The Journal of Finance.
- Blume (1979). Betas and their regression tendencies: some further evidence. Journal of Finance

79

## Grands et petits Bêtas ...

- Le tableau ci-dessous considère des Bêtas estimés sur une période de 7 ans (1926-1933) et regroupés en 4 groupes
  - Le groupe 1 est constitué des actions avec le Bêta le plus faible et ainsi de suite
  - La dernière colonne représente les Bêtas pour ces titres sur la période de 7 ans qui suit

Portfolio	Grouping Period	First Subsequent Period
	7/26-6/33	7/33-6/40
1	0.50	0.61
2	0.85	0.96
3	1.15	1.24
4	1.53	1.42

- On constate un retour à la moyenne (sauf pour la catégorie 3)

80

## Grands et petits Bêtas ...

- Retour à la moyenne en partie dû à une illusion statistique
  - Pour l'illustrer, considérons des tirages *indépendants* d'un dé
  - Indépendance des valeurs observées pour 2 tirages consécutifs
    - Pourtant, si le premier tirage est 6, le second tirage est plus petit
    - Si le premier tirage est 1, le second tirage est plus élevé.
  - Le résultat du premier tirage n'apporte pourtant aucune information sur la valeur du second tirage.
  - Considérons maintenant un questionnaire d'évaluation administré à des étudiants.
    - 100 questions et trois réponses proposées à chaque question
    - Les étudiants répondent « au hasard »
    - Le nombre de réponses justes suit une loi binomiale  $B(100, 1/3)$ . L'espérance du nombre de réponses justes est  $\frac{100}{3}$

81

## Grands et petits Bêtas ...

- Les « meilleurs » étudiants à la première évaluation (notes supérieures à 100/3) auront des notes en moyenne égales à 100/3 à la seconde évaluation
- Les « moins bons » étudiants vont voir leurs notes augmenter et se rapprocher de la moyenne.
- Système cognitif automatique et recherche de causalité :
  - Les meilleurs étudiants se sont relâchés entre la première évaluation et la seconde.
  - Les « moins bons » étudiants se sont accrochés et ont amélioré leur performance
- Le système **déductif** permet de comprendre qu'il n'y a aucun lien entre les résultats des deux évaluations
  - Pour Kahneman, il y a **une explication mais pas de cause**
  - Le système 1 est inadapté pour prendre en compte la chance

82

## Grands et petits Bêtas

- Daniel Kahneman, prix Nobel d'économie, père fondateur de la finance comportementale, psychologue cognitif et statisticien

**“Our comforting conviction that the world makes sense rests on a secure foundation: our almost unlimited ability to ignore our ignorance.”**



Daniel Kahneman

83

## Estimation des Bêtas / biais de sélection

- Revenons aux Bêtas ajustés et à l'étude de Blume
  - Le Bêta moyen étant de 1, la formule du Bêta ajustée: **2/3 bêta estimé sur la période précédente + 1/3 x 1**
  - Ceci pour prendre en compte le « retour à la moyenne » (ici = 1) pour les Bêtas
  - Blume avait conscience des problématiques statistiques
    - On parle d'une problématique d'erreur sur les variables, les Bêtas estimées étant entachées d'une **erreur d'estimation**.
    - Dans le cas du dé, la moyenne est constante à chaque tirage (3,5), le coefficient de corrélation entre deux tirages est nul
  - Le phénomène de retour à la moyenne subsiste même après les correctifs statistiques adaptés
  - Explications économiques ?

84



## Estimation des Bêtas / erreur sur les variables

- Supposons que l'on ait une liaison du type :
- $\beta_{i,t} = a\beta_{i,t-1} + 1 - a + \varepsilon_{i,t}$  (avec par exemple  $a = 2/3$ )
- On cherche à vérifier si  $a < 1$  (retour à la moyenne)
- Mais on ne connaît qu'un estimateur de  $\beta_{i,t-1}$ , le vrai Bêta n'est pas observé.
- $\hat{\beta}_{i,t-1} = \beta_{i,t-1} + z_{i,t-1}$ 
  - $z_{i,t-1}$  erreur d'estimation indépendante de  $\beta_{i,t-1}$
- $\beta_{i,t} + z_{i,t} = a \times (\beta_{i,t-1} + z_{i,t-1} - 1) + \varepsilon_{i,t}$ 
  - $\hat{a} = \frac{\text{COV}(\beta_{i,t} + z_{i,t}, \beta_{i,t-1} + z_{i,t-1})}{\text{var}(\beta_{i,t-1} + z_{i,t-1})} = \frac{\text{COV}(\beta_{i,t}, \beta_{i,t-1})}{\text{var}(\beta_{i,t-1}) + \text{var}(z_{i,t-1})} < a = \frac{\text{COV}(\beta_{i,t}, \beta_{i,t-1})}{\text{var}(\beta_{i,t-1})}$
- Le problème de Galton : on peut avoir  $a = 1$ 
  - Relation entre caractéristiques biologiques des parents et des enfants
- et  $\hat{a} < 1$ ,
  - L'inné ne détermine pas tout

85

## Estimation des bêtas / approche de Vasicek

O. Vasicek



- « Adjusted Beta » (Vasicek)
  - Vasicek (1973). A note on using cross-sectional information in Bayesian estimation of security Betas. *The Journal of Finance*.  
L'idée est différente de celle de Blume
  - Vasicek propose une approche bayésienne
  - L'estimateur du bêta va être une moyenne pondérée du bêta estimé à partir de données historiques et d'un bêta déterminé a priori égal à un
- Comme pour Blume, le choix des pondération 2/3 et 1/3 est arbitraire ...
  - [http://www.stat.ucla.edu/~nchristo/statistics\\_c183\\_c283/vasicek\\_betas.pdf](http://www.stat.ucla.edu/~nchristo/statistics_c183_c283/vasicek_betas.pdf)
  - <http://guides.lib.byu.edu/content.php?pid=53518&sid=401576>
- Validité des Bloomberg "adjusted betas" ?

86

87

88