

**Lecture 2: ランダム・ウォーク仮説のテスト**

October 2001  
Last Revised: October 2008

祝迫得夫

iwaisako@ier.hit-u.ac.jp

**概要**

1. ファイナンスで用いられる基本的な概念の復習
2. 実証分析のためのランダム・ウォーク仮説の定義
3. 効率的市場仮説との関係
4. ランダム・ウォーク仮説の古典的なテスト
5. 分散比検定
6. 長期の株式リターンの平均回帰性のテスト
7. まとめ

### 基本的な概念の復習

- 純収益率 (net return) :  $R_t = \frac{P_t}{P_{t-1}} - 1$
- 粗収益率 (gross return) :  $1 + R_t = \frac{P_t}{P_{t-1}}$
- 対数リターン／連続複利の収益率 :

$$r_t = \ln(1 + R_t) = \ln\left(\frac{P_t}{P_{t-1}}\right) = p_t - p_{t-1}$$

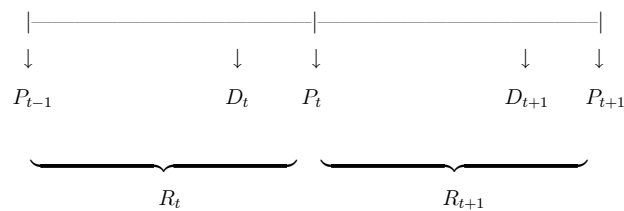
- なぜ対数リターンの方が好ましいのか？
  - (1) 有限責任の原則との整合性 : 正規性を仮定しても株価は負の値を取らない.
  - (2) 多期間のリターンを足し算で計算できる.
  - (3) ブラック＝ショールズ等で用いられる対数正規モデルとの整合性

- 配当・クーポン支払いを含んだリターン :

$$R_t = \frac{P_t + D_t}{P_{t-1}} - 1$$

$$r_t = \ln(1 + R_t) = \ln\left(\frac{P_t + D_t}{P_{t-1}}\right)$$

- 実証分析における時間の取り方の慣習



- 対数正規分布

$$r_{it} \sim \mathcal{N}(\mu_i, \sigma_i^2) \quad (1)$$

- 株式収益率の分布について、対数正規性を仮定することの問題点

(1) 実際のリターンの分布は負の超過歪度を持つ：  
正規分布と比較した場合、極端なマイナスの値を取る可能性が高い。

(2) 実際のリターンの分布は正の超過尖度を持つ：  
正規分布と比較した場合、裾野の厚い分布となる。  
⇒ARCHモデル（分散の時間を通じた変化を認める）

### ランダム・ウォーク仮説の定義

- マルチンゲール

$$E[P_{t+1} | P_t, P_{t-1}, \dots] = P_t \quad (2)$$

$$E[P_{t+1} - P_t | P_t, P_{t-1}, \dots] = 0 \quad (3)$$

- ランダム・ウォーク仮説

$$P_t - P_{t-1} = \mu + \epsilon_t \quad (4)$$

$\epsilon_t$ : 平均ゼロで、 $t-1$ 期までの情報を用いて予測することが不可能な攪乱項

⇒ RW 仮説の検定 =  $\epsilon_t$  にどのような制約を置くか？

- 実際には、配当も含めた連続複利の収益率を考える

$$r_t = \mu + \epsilon_t \quad (5)$$

⇒ 期待リターン一定の仮定

- ランダム・ウォーク 1 :  $\epsilon_t \sim IID(0, \sigma^2)$

$$E[P_t | P_0] = P_0 + \mu t \quad (6)$$

$$\text{Var}[P_t | P_0] = \sigma^2 t \quad (7)$$

特殊ケース : 正規分布

$\epsilon_t \sim \mathcal{N}(0, \sigma^2)$  → 算術ブラウン運動

- ランダム・ウォーク 2 :  $\epsilon_t$  が独立  
(同一分布である必要なし)

- ランダム・ウォーク 3 :  $\epsilon_t$  が無相関  
⇔  $\text{Cov}[\epsilon_t, \epsilon_{t-k}] = 0$  for all  $k \neq 0$

高次のモーメントで相関があっても良い

e.g.1 条件付き分散の系列相関 :  $\text{Cov}[\epsilon_t^2, \epsilon_{t-1}^2] \neq 0$

e.g.2 GARCH(1):  $E_{t-1}[\sigma_t^2] = \beta_0 + \beta_1 \epsilon_{t-1}^2 + \beta_2 \sigma_t^2$

- ランダム・ウォーク仮説とマルチンゲール仮説の場合分け

$\text{Cov}[f(r_t), g(r_{t+k})] = 0$	$\begin{matrix} g(r_{t+k}) \\ \forall g(\cdot) \text{線形} \end{matrix}$	$\begin{matrix} g(r_{t+k}) \\ \forall g(\cdot) \end{matrix}$
$f(r_t), \forall f(\cdot) \text{線形}$	相関なし RW3: $\text{Proj}[r_{t+k} r_t] = \mu$	—
$f(r_t), \forall f(\cdot)$	マルチンゲール (公平なゲーム) $E[r_{t+k} r_t] = \mu$	独立な変化分 RW1,2: $\text{pdf}(r_{t+k} r_t) = \text{pdf}(r_{t+k})$

### 効率的市場仮説との関係

- 1960年代: 効率的市場仮説 (EMH)

- Samuelson (1965):  
「正しく予測された価格はランダムに動くことの証明」  
⇒ ランダム・ウォーク仮説の理論的基礎
- Fama (1970, Journal of Finance; 1976, his book);  
⇒ 実証分析のまとめ: 「明白な事実」としての効率的な(株式)市場

- Roberts (1967) cf. 証券アナリスト試験

株式収益率の予測可能性のテスト： 情報集合 (information set:  $\Omega_t$ ) による分類

$$E[P_{t+1} - P_t | \Omega_t] = 0 \quad (8)$$

- ウィーク型の効率性：  
「過去の価格のみ」=マルチンゲール
- セミ・ストロング型の効率性：  
「全ての市場参加者が利用可能な情報のみ」
- ストロング型の効率性：「全ての私的情報」

- 1970年代後半：情報の非対称性と合理的期待

Grossmanのパラドックス  
(Grossman and Stiglitz 1980, AER)

- 命題：「資産市場が効率的」
- ⇒ 全ての情報が価格に反映されている
  - ⇒ 私的情報に基づいて超過利潤を上げることができない
  - ⇒ 情報に基づいて利潤を追求する投資家は、マーケットに参加するインセンティブがない
  - ⇒ 情報は全く資産価格に反映されない
  - ⇒ 市場は効率的ではない (?!)

Cf. ゲーム理論における Common Knowledge  
No speculation Theorem

• 1980年代以降：

- Shillerなどによる、実証研究によるEMHの否定
- 分散制約検定 (variance-bound test)
- Shiller (1981, *AER*); LeRoy and Porter (1981, *Econometrica*)
  
- ノイズ・トレーダーモデルの登場
- Black (1986) "Noise" *Journal of Finance*
- Kyle (1985) "Insider Trading" *Econometrica*
- DeLong et.al. (1990) "Noise Trader Risk..." *JPE*

• 1990年代後半以降

- 大昔からあった議論 (ケインズの美人投票) :  
非合理的な経済主体の行動がマーケットに与える影響
- 反論 (フリードマンの変動為替相場制擁護論) :  
無裁定条件が成立していたとすれば, そのようなノイズトレーダーは市場で生き残れない.
- 行動ファイナンス (Behavioral Finance) : 「ノイズトレーダー」 + 「無裁定が成立しない制度的な要因」  
e.g. 空売りの制限, 機関投資家の投資ホライズン
- Shleifer and Vishny (1997) "Limits of Arbitrage" *Journal of Finance*; Shleifer (2000) *Inefficient Markets*, Oxford University Press.

### 効率的市場仮説に関するまとめ

- 完全に効率的な資産市場は存在しないし、厳密に言えばテストすること自体意味がない。
- cf. 物理学：真空状態での物体の落下
- 市場が情報の意味でより効率的になると、資産価格のボラティリティが高くなる可能性がある。
- 均衡モデルによる反例：時間を通じたリスクの価格の変化 (Lucas)
- ARCH効果：二次のモーメント（リスク）の変化と期待収益率（リターン）の関係
- それでも、ランダム・ウォーク仮説をテストする意味があるか？
  - (1) 資産収益率の基本的な確率的性質の理解
  - (2) 派生証券のプライシングにおける前提のチェック

### ランダム・ウォーク仮説の古典的なテスト

- 「連続 (Sequences)」と「反転 (Reversals)」

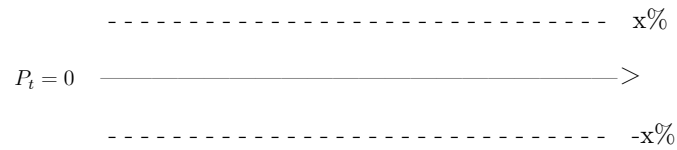
$$I_t = \begin{cases} 1 & \text{if } r_t \equiv p_t - p_{t-1} > 0 \\ 0 & \text{if } r_t \equiv p_t - p_{t-1} \leq 0 \end{cases}$$

「++」, 「--」: 連続, 「-+」, 「+-」: 反転

- 「列 (Runs)」:  $\underbrace{++}_{++} \underbrace{--}_{--} \underbrace{+}_{+} \underbrace{--}_{--} \underbrace{++}_{++}$



- フィルタールール : cf. 取引コストの問題



- テクニカル分析  $\iff$  ファンダメンタルズ分析

### 自己相関係数とQ統計量

- 自己共分散と自己相関係数

$$r_t = \mu + \epsilon_t \tag{1.12}$$

$$\gamma(k) \equiv \text{Cov}[r_t, r_{t+k}] \tag{1.13}$$

$$\rho(k) \equiv \frac{\text{Cov}[r_t, r_{t+k}]}{\sqrt{\text{Var}[r_t]} \sqrt{\text{Var}[r_{t+k}]}} = \frac{\text{Cov}[r_t, r_{t+k}]}{\text{Var}[r_t]} = \frac{\gamma(k)}{\gamma(0)} \tag{1.14}$$

$$\sqrt{T} \hat{\rho}(k) \sim \mathcal{N}(0, G)$$

- 小標本バイアスの修正

$$\tilde{\rho}(k) = \hat{\rho}(k) + \frac{T-k}{(T-1)^2} (1 - \hat{\rho}(k))^2 \tag{1.15}$$

$$\frac{T}{\sqrt{T-k}} \tilde{\rho}(k) \sim \mathcal{N}(0, G)$$

- RW1 = 全ての自己相関係数がゼロ : Box and Pierce (1970) の  $Q$  統計量

$$Q_m = T \sum_{k=1}^m \rho^2(k) \quad (1.17)$$

帰無仮説の RW1 が正しければ :  $Q_m \sim \chi_m^2$

- 小標本バイアスの修正 : Ljung and Box (1987)

$$Q'_m = T(T+2) \sum_{k=1}^m \frac{\rho^2(k)}{T-k} \quad (1.18)$$

### 分散比検定

- 二期間の分散比 : 「連続複利の収益率の分散」と「一期間の収益率の分散」の比  $\Rightarrow$  VR(2)

$$\text{VR}(2) = \frac{\text{Var}[r_t(2)]}{2\text{Var}[r_t]} = \frac{\text{Var}[r_t + r_{t-1}]}{2\text{Var}[r_t]} \quad (1.19)$$

$$= \frac{2\text{Var}[r_t] + 2\text{Cov}[r_t, r_{t-1}]}{2\text{Var}[r_t]} \quad (1.20)$$

$$= 1 + \rho(1)$$

- $H_0$  :  $\text{VR}(2) = 1$   
 $\text{VR}(2) > 1 \iff \rho(1) > 0$  : 正の系列相関  
 $\text{VR}(2) < 1 \iff \rho(1) < 0$  : 負の系列相関

- より一般的なケース：「 $q$  期間の連続複利の収益率の分散」と「一期間の収益率の分散」の比

$$VR(q) \equiv \frac{\text{Var}[r_t(q)]}{q \cdot \text{Var}[r_t]} = 1 + 2 \sum_{k=1}^{q-1} \left(1 - \frac{k}{q}\right) \rho(k) \quad (1.21)$$

$$r_t(k) = r_t + r_{t-1} + \cdots + r_{t-k+1}$$

$\rho(k) = \{r_t\}$  の  $k$  次の自己相関係数

- $VR(q) \Rightarrow$  線形に減少するウェイトで加重した  $\{r_t\}$  の最初の  $q-1$  次の自己相関係数の和

Cf. Bartlett kernel; Newey and West (1987, *Econometrica*)

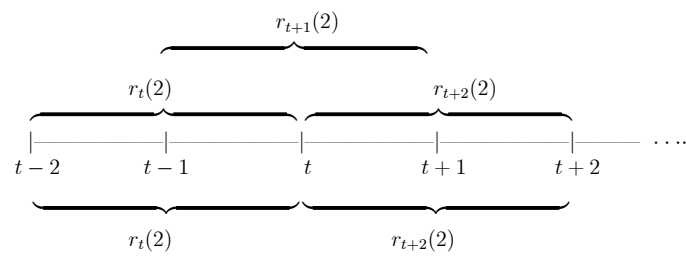
- 直観的説明

もし確率過程  $x_t$  がランダム・ウォークに従うとすれば、 $x_t$  の分散は、時間に線形に比例する。

## 分散比検定の実際

- OLS による推定的前提：分散が均一
- RW のテスト
  1. RW1 や RW2 ではなく、RW3 をテストする方が妥当。だが、不均一分散の扱いを考えなければならない。
    - 方法 1. 直接、不均一分散の形状 (form) をモデル化する。  
e.g. ARCH/GARCH モデル
    - 方法 2. Lo and MacKinlay (1988): White の不均一分散頑強な標準偏差推定量を用いる。
  2. Overlap するデータを用いる
    - - Overlap するデータをとった方が観察値が増える。  
(Hansen and Hodrick, 1980 JPE)

- $r_t(2)$  と  $r_{t+1}(2)$  は独立ではないので, Overlap した観察値をとることで観察値が増えたとしても, 同じだけ独立な情報が増えるわけではない.



## 分散比検定による予測可能性のテスト

- 短期：Lo and MacKinlay (1988; Review of Financial Studies)：CLM 第2章を参照。
  - 分散比検定の統計的推論に関する厳密な議論
  - 戦後のアメリカのデータ：CPSP インデックスの週次データ  
水曜日から翌週の水曜日までのリターン（曜日効果の排除）
  - 明確な正の系列相関の存在
  - 系列相関の強さ：単純平均 > 価値加重平均  
理由については別途検討する
  - 古いサブ・サンプル > 新しいサブ・サンプル：  
マーケットの効率化？

- 長期：Poterba and Summers (1988; J.of Financial Economics)
  - 「平均回帰性 (mean-reversion)」：いわゆる時間分散投資のメリットの源泉
  - ランダム・ウォーク：投資期間が2倍 ⇒ 期待収益率・分散ともに2倍
  - 平均回帰性（負の長期的系列相関）が存在：  
投資期間が2倍 ⇒ 期待収益率2倍，分散は2倍より小
  - 長期リターン（3年，5年，10年...）には平均回帰性が存在する
- 問題点：100年のデータセット
  - 独立な1年リターン100個
  - 独立な3年リターン33個
  - 独立な5年リターン20個

cf. 山本拓『経済の時系列分析』  
「時系列の分析を行うには、最低50個以上観察値がある  
のが望ましい」

### 漸近問題の取り扱いとモンテカルロ

- $T = nq$   
ただし、 $T$ : サンプル数;       $q$ : 投資期間;       $n$ : 独立な  
観察値の数
- 通常の漸近理論:  $n = T/q \rightarrow \infty$       or       $q/T \rightarrow 0$   
つまり  $q/T$  が大きい場合には、漸近理論を使えない.
- Lo and MacKinlay:  $n \rightarrow \infty$  のとき

$$\widehat{VR}(q) \stackrel{a}{=} 1 + 2 \sum_{k=1}^{q-1} \left(1 - \frac{k}{q}\right) \widehat{\rho}(k) \quad (1.22)$$

帰無仮説のもとでは、すべての  $q$  について  $\widehat{\rho}(k)$  はゼロに概  
収束 (almost surely) する.

- Richardson and Stock (1989) : もし  $q/T \rightarrow \delta \in (0, 1)$  ならば

$$\widehat{VR}(q) \stackrel{d}{\rightarrow} \int_{\delta}^1 X_{\delta}^2(\tau) d\tau \quad (1.23)$$

$$X_{\delta}(\tau) \equiv B(\tau) - B(\tau - \delta) - \delta B(1), \quad (1.24)$$

ただし  $B(\tau)$  は単位区間上で定義された標準ブラウン運動.

(1.24) 式の右辺の期待値は

$$E\left[\frac{1}{\delta} \int_{\delta}^1 X_{\delta}^2(\tau) d\tau\right] = \frac{1}{\delta} \int_{\delta}^1 E[X_{\delta}^2(\tau)] d\tau = (1 - \delta)^2 \quad (1.25)$$

したがって  $\delta = 1/3$  なら, 分散比  $\widehat{VR}(q)$  の期待値は  $4/9 = 0.444... \ll 1$ .

- ランダム・ウォーク仮説が正しくても, 投資ホライズンがサンプル全体に比べて十分に大きければ, 分散比検定はランダム・ウォーク仮説を確実に棄却する

## ランダム・ウォーク仮説の実証の現状

- 分散比検定に関する統計学的な結論 :
  - 短期 : 明白に正の系列相関が存在 (Lo and MacKinlay)
  - 長期 : 現在ある証拠からだけでは, どちらとも言い切れない.
- 追加的な予測変数 (短期利子率, 株価/配当比率等) の導入 (CLM, Chap.7).
- 長期の依存関係 : Fractional integration, 基準化されたレンジ等計量 (Mandelbrodt) 等
  - 統計的には, あまり頑強な証拠はない
  - 対立仮説の経済学的意味が明確ではない
  - CLM2.6; 田中勝人『現代時系列分析』第7章.

- 長期投資は有利か？
  - (1) 収益率のデータだけでは，時間分散効果の存在を信じるに足る強固な理由はない.
  - (2) Buy-and-hold 戦略：取引コストの最小化
  - (3) コスト平均法（マルキール）：所詮，素人には売り買いのタイミングを判断するのは不可能.
- 平均回帰性（リターンの予測可能性）  
セイラー >> シーゲル ≥ マルキール

### Must read

- （まだ読んでいないなら）バーンスタイン『証券投資の思想革命』日本経済新聞社  
第 I 部； 第 III 部
- CLM  
第 1 章 1.4-1.5  
第 2 章 2.1, 2.4-2.5（数学的に難しいところは飛ばしていい）； 2.7-2.8

### If your time allows...

- セイラー『市場と感情の経済学』第 12 章「株価は平均に回帰する」（ただし，かなりアンチ効率的市場仮説の方向にバイアスがかかっている）
- シーゲル『株式投資長期投資で成功するための完全ガイド』林・藤野監訳，日経 BP 社
- 田中勝人『現代時系列分析』第 8 章.