

Lecture 1: 理論モデルと実証分析の関係

September 2006
Last Revised: October 2008

祝迫得夫

iwaisako@ier.hit-u.ac.jp

資産価格モデルの SDF 表現

cf. 本多 (2005), Cochrane の教科書の最初の方

- 例：消費 CAPM : $u'(C_t) = \delta E_t[u'(C_{t+1})(1 + r_{t+1}^i)]$
- $m_{t+1} \equiv \delta \frac{u'(C_{t+1})}{u'(C_t)}$
- $1 = E_t[m_{t+1}(1 + r_{t+1}^i)]$

- m_{t+1} : 確率割引因子 (stochastic discount factor: SDF)
- $1 = E_t[m_{t+1}(P_{t+1} + D_{t+1})/P_t]$
- $P_t = E_t[m_{t+1}X_{t+1}]$
- リスク中立のケース
 $P_t = E_t[\frac{1}{R_f}(P_{t+1} + D_{t+1})] \Rightarrow m_{t+1} = 1/R_f$

一般的議論

- 金融資産の価格ベクトル： P
- 1 期後のペイオフ行列： X
- 価格付け汎関数 (pricing functional) を $m(\cdot)$ で表す:
 $P = m(X)$
- 各金融資産の購入量ベクトルを ϕ とする
- 一物一価の法則から, ポートフォリオの価格は ϕP
したがって $\phi P = m(\phi X)$

- $m(\cdot)$ は線形でなければならない： $P = m \cdot X$
- 資産収益率の式に書き換えると：
 $\iota = m \cdot R$
ただし $\iota = [1, 1, \dots, 1]$, $R = [R^1, R^2, \dots, R^i, \dots, R^I]$
- 線形の汎関数 (pricing functional) , m を, 確率割引ファクター (SDF) と呼ぶ.

古典的な資産価格モデル

- 理論的な基礎が異なっても、すべての資産価格モデルは、各資産のリターンがファクターに線形に依存する形で表現される

$$r^i = \beta_0^i + \beta_1^i \cdot f_1 + \dots + \varepsilon^i$$

ただし、 $f_k (k = 1, \dots, K)$ は共通するリスク・ファクター。

- 例：CAPMの場合、 $K = 1$ であり、 f_k はマーケット・ポートフォリオ。

$$r^i = \beta_0^i + \beta_1^i \cdot R_m + \varepsilon^i$$

SDF と資産価格モデルの関係

- Duffie: 三つの基本的条件とは「無裁定・単一主体の最適性・市場の均衡」
- 三つの条件が要求する制約は、
「無裁定 < 最適性 < 市場均衡」
の順で強くなる
- 無裁定条件 (pricing functional の線形性) が満たされている限り、どのような資産価格モデルに関しても、それに対応する確率割引ファクターが存在する。
- 資産価格とそのSDF表現の対応関係の厳密な議論については、Cochraneを参照

SDF とアロー=デブリュー証券

- $t=0$ において金融資産が取引. $t=1$ には S 個の経済の状態のうちの一つが発生
- アロー=デブリュー証券の価格 (状態価格: state price): π_s ($s=1, 2, \dots, S$)
- 金融資産 i の各状態におけるペイオフ: x_s^i
- 資産 i の価格は: $p^i = \pi_1 x_1^i + \pi_2 x_2^i + \dots + \pi_S x_S^i$
- 状態 s の価格 π_s と, 発生確率 θ_s の比率: $m_s = \pi_s / \theta_s$

- したがって

$$\begin{aligned} 1 &= \theta_1 m_1 R_1^i + \theta_2 m_2 R_2^i + \dots + \theta_S m_S R_S^i \\ &= E[mR] \end{aligned}$$

- 確率割引ファクター m は, 状態価格/状態発生確率の比 m_s のベクトル.
- m は, 市場が完備 (complete) な場合には一意に定まるが, 非完備 (incomplete) な場合, 一般に複数存在する.

実証分析上のSDF

- T 期間の実際の資産市場のデータ
- 特定のSDF, m_t は, T 個の観察値を持つ一変数の確率変数のサンプル・パス (実現値).
- (実際上は) 特定の線形のファクターの組み合わせ.
- 複数の資産が存在する場合, m_t はすべての資産について, $1 = E[mR]$ の関係を満たす.

注意点

- 理論上の裁定取引:
「すべての状態で非負のペイオフをもたらす, 少なくとも一つの状態で必ず正のペイオフをもたらすような, 価格ゼロの投資機会」
- 現実世界での「裁定取引」は, 必ずしも無リスクではない (プロフェッショナル・アービトラージ)
- 厳密な意味での無裁定条件は成立していないかもしれない
cf. 行動ファイナンス

どのようにSDFをモデル化するか？

- どのようなデータについて分析したいか？
- 講義の前半：時系列データ
→ RW 仮説等のSDFの時系列のモデル
- 講義の後半：クロスセクション
→ クロスセクション・データによる m_t への制約
CAPM / APT
Fama-French

SDFの時系列モデル

- 時間を通じて期待リターンが一定
 - (いろいろな version の) ランダム・ウォーク
 $E_t[r_{t+1}] = \bar{r}$ もしくは $r_{t+1} = \bar{r} + \epsilon_{t+1}$
 - 時間を通じて一定のSDF: $E_t[m_{t+1}] = \bar{m}$
 $-1 = E_t[\bar{m}(1+r_{t+1})] = \bar{m}E_t[(1+\bar{r})]$

- 時間を通じて期待リターンが変動
 - $E_t[r_{t+1}] = \alpha + \beta x_t$ もしくは $r_{t+1} = \alpha + \beta x_t + \epsilon_{t+1}$
 - 予測変数 x_t としてよく用いられる変数
 - * 短期金利
 - * 配当利回り, もしくは株価/配当比率
 - * 株価/収益比率 (PER)
 - SDF を使った表現: $1 = E_t[m_{t+1}(1 + r_{t+1})]$
 $E_t[m_{t+1}] = \gamma + \delta x_t$

Workhorse

- ARモデル
- HAC 推定 (HAC=heteroscedasticity-autocorrelation consistent)
 - Practical には, 不均一分散と系列相関をどう処理するか.
 - White; Newey & West; Andrews & Monahan
 - Hamilton の 10.4 を参照
- 単位根検定