

確率・統計の初歩(1)

別所俊一郎



確率・統計がなぜ必要か。



- 実証分析にはさまざまな「でたらめさ」が付随
 - 標本抽出(サンプリング)
 - 考慮できない／捨象された要因たち
 - (決定論的立場には立たない)
- 確率論
 - 「でたらめさ」を数量化して扱う数学的手法
 - 回帰分析や計量経済学に必要な部分だけ
- 母集団と標本の区別

確率論の基礎用語



- 根源事象outcome
 - 相互に排他的な、潜在的に起こりうる結果。どれもが同じように起きやすいということではない
- 標本空間
 - 起きうる結果すべてから成る集合
- 事象event
 - 標本空間の部分集合。根源事象の組み合わせで表現できる。
- 確率
 - 事象が起きる頻度の割合
- 確率変数
 - 事象の数学的表現。標本空間から実数への関数として定義される。(確率変数を大文字で、実現値を小文字で表す)

離散確率変数のばあい



- 確率分布
 - 確率変数を取りうるすべての値(根源事象)と、それに対応する確率のリスト。確率をすべて足すと1。
- 各事象の確率
 - 確率分布から求められる
- 累積確率分布 c.d.f.
 - 確率変数がある値より小さい値をとる確率。累積分布関数とも。
- 例: Table 2.1
- ベルヌーイ分布
 - 2値変数のとる分布
 - ベルヌーイ家は天才を輩出した家系として知られる。



連続確率変数のばあい

- 累積確率分布
 - 離散のばあいと同じ。確率変数がある値より小さい値をとる確率。
- 確率密度関数 p.d.f.
 - 「下」の面積が確率に等しくなるような関数
 - 累積分布を微分したもの。全区間を積分すると1。
 - 離散変数と同じようには定義できないことに注意。
- 例: Figure 2.2.
 - 連続変数を扱うケースのほうが多い。



期待値・モーメント

- 期待値 $E[Y]$, μ_Y
 - 何度も試行を繰り返したときの長期的な平均値
 - 離散変数のばあいは確率を重みとする加重平均
 - 連続変数のばあいも“加重平均”みたいなもの
- 成功確率 p のベルヌーイ分布のばあい
- モーメント(積率)
 - 確率変数の累乗の期待値
 - r 次のモーメント $E[Y^r]$



分散・標準偏差

- 分散
 - 2次のモーメントのこと。 $\text{var}(Y) =$
 - 確率分布の「広がり」を表す
- 標準偏差
 - 分散の平方根 $\sigma_y =$
- ベルヌーイ分布のばあい

- 3次モーメントは歪度、4次モーメントは尖度
 - 数学的な仮定として用いられる



期待値の線形性

- 確率変数の線形関数の期待値と分散
 - 確率変数 X 、定数 a, b に対して、 $Y = a + bX$ とする
 - このとき、 $E[Y] = a + b E[X]$ 、 $\text{var}(Y) = b^2 \text{var}(X)$ 。
[証明]



同時分布、周辺分布

- 同時分布 $\Pr(X=x, Y=y)$
 - 確率変数 X が x という値をとり、かつ、確率変数 Y が y という値をとる確率
 - 全ての組合せについて確率を足すと1
 - 例: Table 2.2.
- 周辺分布 $\Pr(X)$
 - ひとつの確率変数だけに注目したときの分布
 - 同時分布の和として表現できる。
 - $\Pr(X) =$



条件付き分布

- 条件付き分布 $\Pr(Y=y | X=x)$
 - 確率変数 X の実現値を所与にしたときの確率変数 Y の分布
 - 確率変数 X の実現値の関数となる
 - $\Pr(Y=y | X=x) =$
- 例: Table 2.3.
- 条件付き期待値 $E[Y | X=x] =$

期待値のくりかえしの法則



- 確率変数 Y の期待値は、確率変数 X の実現値 x で条件付けられた Y の条件付き期待値を X の分布で加重平均したものに等しい。
- $E[Y] = E[E[Y|X]]$

[証明]

条件付き分散



- 確率変数 X の実現値を所与にしたときの確率変数 Y の分散
- $\text{var}(Y | X=x) =$

独立



- 確率変数 X と Y が互いに独立に分布しているとは、
 - X の実現値についての情報が Y の条件付き分布についての情報とならないこと。
 - 実現値 x, y の全てに対して以下が成り立つ
- それゆえ、条件付き分布の定義式より、確率変数 X と Y の同時分布について以下が成り立つ

共分散、相関



- 共分散
 - 2つの変数が似たような動きをするかどうかを示す指標。同じ方向に動くときに正の値。
 - 定義: $\sigma_{xy} = \text{cov}(X, Y) =$
- 相関
 - 共分散の単位をそろえたもの。ゼロであるとき、2つの確率変数は「無相関である」という(独立 \Rightarrow 無相関)
 - 定義: $\text{corr}(X, Y) =$

共分散・相関係数の性質



- 相関係数は1を越えない
 - 証明は appendix 2.1.
- 条件付き平均が無条件平均に等しいとき、共分散はゼロ。逆は必ずしも成り立たない。
[証明]

確率変数の線形結合



- 2つの確率変数 X, Y の和の期待値、和の分散は、
$$E[X+Y] = E[X] + E[Y]$$
$$\text{var}(X+Y) = \text{var}[X] + \text{var}[Y] + 2 \text{cov}(X, Y)$$

[証明]