

第20回 7月1日の授業内容

- ◆ § 6. 母数の推定
 - § 6.3 区間推定
 - ◆ § 6.3.3 母平均の推定(分布、母分散共に未知)
 - § 6.4 最尤法
 - ◆ § 6.4.1 尤度関数
 - ◆ § 6.4.2 最尤推定量

7/1/03

1

§ 6.3.3 母平均の推定 (分布、母分散共に未知)

- ◆ § 6.3.2 では $X_i \sim N(\mu, \sigma^2)$ で、かつ σ^2 が未知と仮定。
- ◆ しかし、実際には、 X_i の分布が正規分布であることは稀。



- ◆ 中心極限定理(CLT)より、 n のとき、標準化した \bar{X}_n 、すなわち $(\bar{X}_n - \mu) / \sqrt{\sigma^2/n}$ が標準正規分布に従うことを用いて区間推定を行う。

7/1/03

2

§ 6.3.3 母平均の推定 (分布、母分散共に未知)(2)

- ◆ だが、問題なのは σ^2 が未知であること。
- ◆ 推定量 $\hat{\sigma}^2$ が一致推定量であれば、CLTが成立するような標本数 n のとき、 $\hat{\sigma}^2 \rightarrow \sigma^2$ となる。



- ◆ $\hat{\sigma}^2$ を σ^2 とみなして、母分散が既知のときと同様に推定する。

7/1/03

3

§ 6.3.3 母平均の推定
(分布、母分散共に未知)(3)

【結論】

- 分布が未知の時の母平均の区間推定は、中心極限定理に基づく、大標本近似による推定。
- 近似の誤差
 - ◆ 真の分布を標準正規分布で近似したときの誤差
 - ◆ σ^2 を推定量 $\hat{\sigma}^2$ で近似したときの誤差

7/1/03

4

§ 6.4 最尤法

◆ § 6.4.1 尤度関数

- 今まで紹介してきた推定量
推定に際して確率変数の分布の情報を用いていない。
確率変数の分布の情報を用いれば、さらに「良い」推定量が得られる可能性がある。
- 確率変数の分布に関する情報
 - ◆ 確率密度関数(連続型の場合)
 - ◆ 確率関数(離散型の場合)

7/1/03

5

§ 6.4.1 尤度関数(2)

◆ 確率密度関数

- パラメータを所与として、ある値がどのくらいの「確からしさ」で出現するかを示したもの。
- 例: 正規分布
 - ◆ 平均 μ 、分散 σ^2 を決めたときに、 x という値がどの程度出現するかを示した関数

$$f(x|\mu, \sigma^2) = \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2}} \exp\left(-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}\right)$$

7/1/03

6

§ 6.4.1 尤度関数(3)

- ◆ 確率密度関数 標本を抽出するときの「事前」の関係を示したもの。
- ◆ 標本が抽出されてしまった「事後」の状態をどう表すか?



- ◆ 同じ形の関数を、データを所与として、パラメータがある値となったときに、どの程度「尤もらしい」かを示した関数と読み替える。 尤度(ゆうど)関数

7/1/03

7

§ 6.4.1 尤度関数(4)

- ◆ 尤度関数 likelihood function
- ◆ 正規分布の例: データ x を所与としたときに、どのような μ , σ^2 がもっとももらしいかの程度を表している。

$$L(\mu, \sigma^2 | x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2}} \exp\left(-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}\right)$$

7/1/03

8
