09 _z

통계적추론

점추정 1

한국방송통신대학교 통계·데이터과학과 이 긍희 교수

학습내용

- 통계적 추정의 개념을 이해한다.
- 전률추정법을 이해한다.
- **⑥** 가능도함수를 이해한다.
- 4 최대가능도추정법을 이해한다.

01

통계적 추정의 개념

통계적 추정

- 통계적 추정
 - 모집단 : 확률변수 $X \sim f(x|\theta)$
 - 표본 : $X_1, X_2, \cdots X_n$ 독립 추출 $\sim f(x|\theta)$
 - 추정 : 통계량으로 모수 *θ* 추정

통계적 추정

- 통계적 추정
 - 점추정 : 모수에 대해 하나의 추정값만 제시
 - 구간추정 : 모수 추정값과 더불어 정확도를 함께 제시



통계적 추정

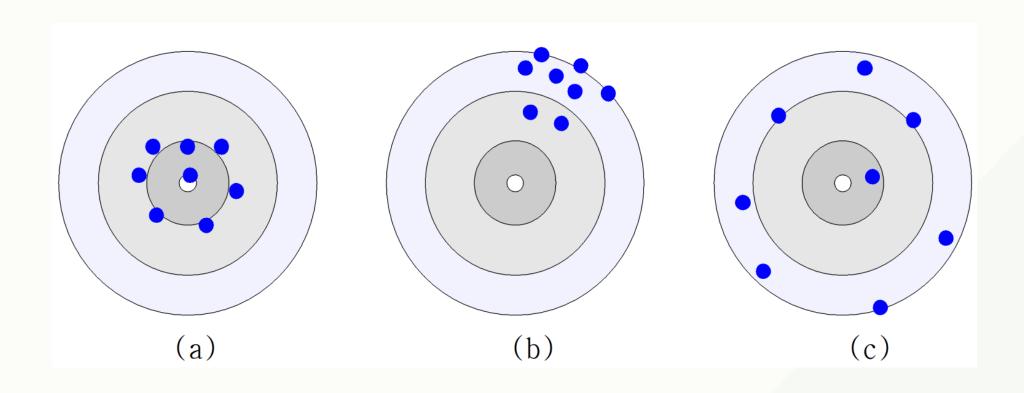
- 통계적 추정
 - 추정량 : 확률표본의 함수인 통계량
 - 적률추정량, 최대가능도추정량, 베이즈 추정량

좋은 추정량

- 추정량과 추정값
 - 추정량 : 모수 추정에 사용되는 통계량
 - 추정값 : 추정량이 실현된 값

좋은 추정량

● 좋은 추정량 : 불편성, 효율성, 일치성



2 좋은 추정량

- 불편성, 효율성, 일치성
 - 불편성 : $E(T_n(X)) = \theta$
 - 효율성 : 추정량의 변동성이 작으면 신뢰도 높아짐
 - 일치성: 표본크기가 증가할수록 추정량의 분포가 모수값으로 집중되어 가는 성질

02

적률추정법

적률

모적률과 표본적률

 $X_1, X_2, \cdots X_n$: 모집단의 확률표본

• r차 모적률 : $\mu_r = E(X_1^r)$

• r차 표본적률: $m_r = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i^r$

적률추정량과 약대수 법칙

● 약대수 법칙

- $X_1, X_2, \cdots X_n$: 모집단의 확률표본
- $\overline{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} X_i \xrightarrow{p} E(X_1) = \mu$
- $m_r = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i^r \xrightarrow{p} E(X_1^r)$

- 적률추정법(1)
 - $\mu_1, \mu_2, \dots, \mu_k : X$ 의 모적률은 $\theta_1, \theta_2, \dots, \theta_k$ 의 함수 $\mu_1 = g_1(\theta_1, \theta_2, \cdots, \theta_k)$ $\mu_2 = g_2(\theta_1, \theta_2, \cdots, \theta_k)$ $\mu_k = g_k(\theta_1, \theta_2, \cdots, \theta_k)$

- → 적률추정법(2)
 - 모수 $\theta_1, \theta_2, \cdots, \theta_k$ 의 해를 구함

$$\theta_1 = h_1(\mu_1, \mu_2, \cdots, \mu_k)$$

$$\theta_2 = h_2(\mu_1, \mu_2, \cdots, \mu_k)$$

$$\theta_k = h_k(\mu_1, \mu_2, \cdots, \mu_k)$$

- → 적률추정법(3)
 - $\mu_1, \mu_2, \cdots, \mu_k$ 에 대응하는 표본적률을 구함 $m_1 = \bar{X}, m_2 = \bar{X}^2, \cdots, m_k = \bar{X}^k$
 - 표본적률을 대입하여 $\theta_1, \theta_2, \cdots, \theta_k$ 를 추정량을 구함

$$\hat{\theta}_1 = h_1(m_1, m_2, \cdots, m_k)$$

$$\hat{\theta}_2 = h_2(m_1, m_2, \cdots, m_k)$$

•

$$\hat{\theta}_k = h_k(m_1, m_2, \cdots, m_k)$$

 $X_1, X_2, \cdots, X_n \sim (\mu, \sigma^2)$ 의 확률표본일 때 (μ, σ^2) 의 적률추정량은?

 $X_1, X_2, \cdots, X_n \sim Gamma\left(\alpha, \frac{1}{\beta}\right)$ 의 확률표본일 때 (α, β) 의 적률추정량은?

 $X_1, X_2, \cdots, X_n \sim Gamma\left(\alpha, \frac{1}{\beta}\right)$ 의 확률표본일 때 (α, β) 의 적률추정량은?

 $X_1, X_2, \cdots, X_n \sim Poisson(\lambda)$ 의 확률표본일 때 λ 의 적률추정량은?

- 적률추정법의 특징
 - 계산이 간단하고, 일치추정량
 - 불편추정량이 아닐 수도 있음
 - 유일하게 도출되지 못할 수도 있음.

03

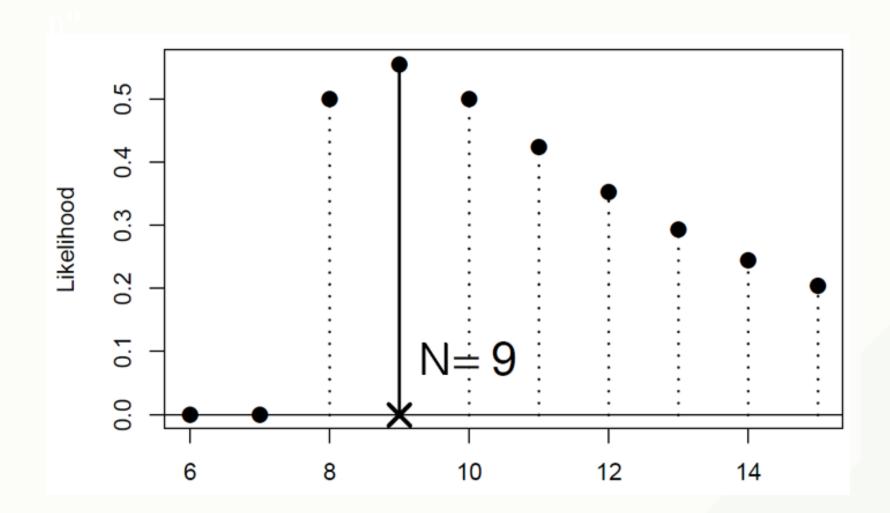
최대가능도추정법

에 상자 안에 빨간색과 파란색 공 3개. 빨간 공, 파란색 공 1개 이상. 공을 1개씩 3번 복원추출. 파란색 공의 개수로 상자 안 공의 구성을 추정하시오.

에 상자 안에 빨간색과 파란색 공 3개. 빨간 공, 파란색 공 1개 이상. 공을 1개씩 3번 복원추출. 파란색 공의 개수로 상자 안 공의 구성을 추정하시오.

에 연못에 물고기가 살고 있다. 그러면 얼마나 많은 물고기가 연못에 살까?

에 연못에 물고기가 살고 있다. 그러면 얼마나 많은 물고기가 연못에 살까?



- 가능도함수(likelihood function)
 - $X_i \sim f(x_i|\theta), i = 1, 2, \dots, n,$ 확률표본
 - 가능도함수 : $L(\theta|\mathbf{x}) = L(\theta|x_1, x_2, \dots, x_n) = \prod_{i=1}^n f(x_i|\theta)$
 - 가능도 함수에 확률표본에서 얻을 수 있는 모수의 모든 정보를 가지고 있음

- 가능도함수(likelihood function)
 - θ_0 : 참모수, 모든 $\theta \neq \theta_0$, $\Rightarrow \lim_{n \to \infty} P_{\theta_0}[L(\theta_0|\mathbf{x}) > L(\theta|\mathbf{x})]$

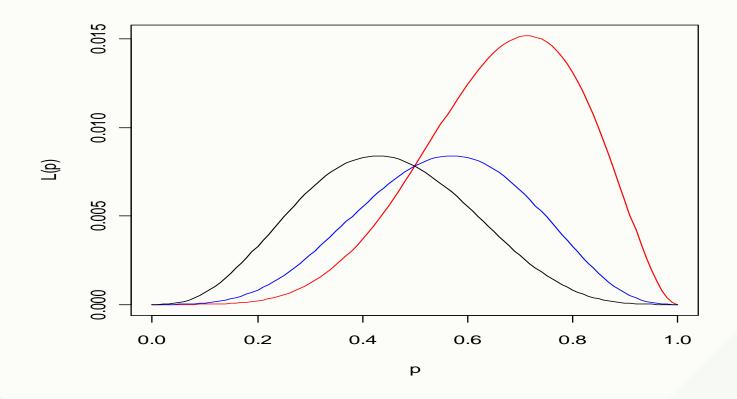
- 가능도함수(likelihood function)
 - θ_0 : 참모수, 모든 $\theta \neq \theta_0$, $\Rightarrow \lim_{n \to \infty} P_{\theta_0}[L(\theta_0|\mathbf{x}) > L(\theta|\mathbf{x})]$

- 가능도함수(likelihood function)
 - θ_0 : 참모수, 모든 $\theta \neq \theta_0$, $\Rightarrow \lim_{n \to \infty} P_{\theta_0}[L(\theta_0|\mathbf{x}) > L(\theta|\mathbf{x})]$

- 최대가능도추정량(maximum likelihood estimator, mle)
 - 모든 θ 에 대해 가능도함수 $L(\theta|x)$ 를 최대로 하는 통계량
 - $\hat{\theta} = argmax_{\theta}L(\theta|x_1, x_2, \dots, x_n)$

① 연못에 2종(A, B)의 물고기가 살고 있다. 'A종 물고기 비율'을 추정하시오.

연못에 2종(A, B)의 물고기가 살고 있다.'A종 물고기 비율'을 추정하시오.



| 최대가능도추정량

- 최대가능도추정량
 - 표본점 $\mathbf{x} = (x_1, x_2, \dots, x_n)$ 에서 $\hat{\theta}(\mathbf{X}) = \theta$ 의 함수로서 $L(\theta | \mathbf{x})$ 가 최댓값을 갖는 추정량
 - θ 의 최대가능도추정량 $\hat{\theta}(X)$:

$$\frac{d}{d\theta}\log L(\theta|\mathbf{x}) = 0$$

- 확인 :
$$\frac{d^2}{d\theta^2} log L(\theta|\mathbf{x})|_{\theta=\widehat{\theta}(\mathbf{X})} < 0$$

- 모수가 많을 때 가능도함수
 - $\theta_1, \theta_2, \cdots, \theta_k$ 에 대한 최대가능도추정량

$$\frac{d}{d\theta_1} log L(\theta_1, \theta_2, \cdots, \theta_k | \mathbf{x}) = 0$$

$$\frac{d}{d\theta_2} log L(\theta_1, \theta_2, \cdots, \theta_k | \mathbf{x}) = 0$$

$$\frac{d}{d\theta_k} log L(\theta_1, \theta_2, \cdots, \theta_k | \mathbf{x}) = 0$$

 $X_1, X_2, \cdots, X_n \sim Ber(p)$ 의 확률표본일 때 p의 최대가능도추정량은?

 $X_1, X_2, \cdots, X_n \sim Ber(p)$ 의 확률표본일 때 p의 최대가능도추정량은?

예 연못에 A, B 2종의 물고기가 살고 있다. 잡은 32마리 중 13마리가 A종으로 나타났다면 A종물고기의 비율의 최대가능도추정량 값은?

 $X_1, X_2, \dots, X_n \sim U(0, \theta)$ 의 확률표본일 때 θ 의 최대가능도추정량은?

 $X_1, X_2, \dots, X_n \sim U(0, \theta)$ 의 확률표본일 때 θ 의 최대가능도추정량은?

- 최대가능도추정량의 불변성
 - $\eta = g(\theta)$ 의 최대가능도추정량 $\hat{\eta}^{MLE} = g(\hat{\theta}^{MLE})$

- 최대가능도추정량의 점근적 성질
 - 일치추정량
 - 근사적으로 정규분포로 수렴

) $X_1, X_2, \dots, X_n \sim Ber(p)$ 의 확률표본일 때 p^2 의 최대가능도추정량은?

정리하기

- 통계적 추정은 표본 데이터에 근거하여 모집단 특성값을 추 측하는 과정이다.
- □ 적률추정법은 표본적률을 이용하여 모적률을 추정하는 방법이고, 적률추정량은 적률추정법에 의해 구한 추정량으로모수를 표본적률의 함수로 추정한다.
- 최대가능도법은 가능도함수를 최대로 하는 모수값으로 모수를 추정하는 방법이며, 최대가능도추정량은 최대가능도법으로 구한 추정량이다.

10 장 다음시간안내 점추정 2