

## نظریه در باره برآورد های نا اریب

شهرام یعقوب زاده شهرستانی\*

گروه آمار دانشگاه پیام نور مرکز صومعه سرا

### چکیده

در این مقاله نشان می دهیم که برای پارامتری خاص در چند توزیعی که انتخاب می کنیم برآورد گر نا اریبی وجود ندارد. این حقیقت را ابتدا برای خانواده ای از توزیع های نرمال و سپس برای خانواده توزیع های نمایی یک پارامتری ثابت می کنیم. البته در صورت وجود برآورد گر نا اریب، ثابت می کنیم که آن برآورد گر تابعی از آماره های مرتب است.

**کلمات کلیدی:** خانواده نرمال، برآورد گر نا اریب، برآورد پذیر نا اریب، خانواده نمایی، آماره های مرتب.

### ۱ مقدمه

اگر  $X_1, X_2, \dots, X_k$  متغیرهای تصادفی با مقادیر مرتب شده  $X_1 \geq X_2 \geq \dots \geq X_k$  فرض شوند، به طوری که  $X_i$  دارای توزیعی با چگالی معلوم  $f(x | \theta_i)$ ،  $(1 \leq i \leq k)$  که  $\theta_i$  نامعلوم است، باشند و توزیع متناظر با پارامتر  $\theta_{\max} = \{\theta_1, \theta_2, \dots, \theta_k\}$  را بهترین توزیع بنامیم، آن گاه در بخش های دوم و سوم این مقاله، به ترتیب در خانواده ای از توزیع نرمال و خانواده توزیع های نمایی یک پارامتری ثابت می کنیم برآورد نا اریب  $\theta_i$ ، پارامتر بهترین توزیع انتخابی از بین توزیع های  $X_1, X_2, \dots, X_k$  که به صورت زیر تعریف می شود، وجود ندارد. همچنین در بخش چهارم این مقاله، به خاصیتی از برآورد گر UMVUE،  $\theta_i$  اشاره می کنیم.

$$\theta_i = \sum_{i=1}^k \theta_i I(X_i > X_{(1)i}) \quad (1)$$

به طوری که  $X_{(1)i} = \max(X_1, X_2, \dots, X_{i-1}, X_{i+1}, \dots, X_k)$ .  
با فرض  $X = (X_1, X_2, \dots, X_k)$  و  $\theta = (\theta_1, \theta_2, \dots, \theta_k)$  را برآورد پذیر نا اریب (UBE) گویند، اگر برآوردگری مانند  $U(X)$  وجود داشته باشد، به طوری که

$$E_{\theta}(U(X)) = E_{\theta}(\theta_i), \quad \forall \theta$$

در غیر این صورت  $\theta_i$  را NUBE گویند.

## ۲ توزیع های نرمال

لم ۱ اگر  $X$  دارای توزیع  $N(\mu, 1)$  باشد، آن گاه  $\phi(\mu)$  و  $\mu\Phi(\mu)$ ، NUBE هستند.  $\phi(\cdot)$  چگالی و  $\Phi(\cdot)$  تابع توزیع و چگالی متغیر نرمال است (ندارد هستند)

**اثبات:** فرض کنید  $\phi(\mu)$ ، UBE باشد، یعنی تابعی از  $X$  مانند  $h(X)$  وجود دارد، به طوری که

$$E_{\mu}[h(X)] = \phi(\mu), \forall \mu$$

از طرفی به ازای هر  $\mu$  داریم:

$$\int_{-\infty}^{\infty} h(x) e^{-\frac{x^2}{2}} e^{\mu x} dx = 1$$

با مشتق گیری از طرفین رابطه فوق نسبت به  $\mu$  نتیجه می گیریم:

$$\int_{-\infty}^{\infty} xh(x) e^{-\frac{x^2}{2}} e^{\mu x} dx = 0 \Rightarrow E(Xh(X)) = 0, \forall \mu$$

چون خانواده  $\{N(\mu, 1) | \mu \in R\}$  کامل است، پس  $Xh(x) = 0$  اما از طرفی به ازای هر  $\mu$ ،  $P_{\mu}(X=0) = 0$  می باشد، پس باید  $h(X) = 0$  باشد که به تناقض بر می خوریم. در نتیجه  $\phi(\mu)$ ، NUBE است. از طرفی

$$E_{\mu}(yI(y > 0)) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_0^{\infty} ye^{-\frac{1}{2}(y-\mu)^2} dy = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\mu}^{\infty} (t + \mu)e^{-\frac{1}{2}t^2} dt = - \int_{-\mu}^{\infty} \phi'(t) dt$$

$$+ \mu \int_{-\mu}^{\infty} \phi(t) dt = \phi(-\mu) + \mu(1 - \Phi(-\mu)) = \phi(\mu) + \mu\Phi(\mu)$$

یعنی آن که  $H(y) = yI(y > 0)$  یک UBE برای  $g(\mu) = \phi(\mu) + \mu\Phi(\mu)$  است از طرفی باتوجه به قسمت الف) چون  $\phi(\mu)$ ، NUBE است، باید  $\mu\Phi(\mu)$ ، NUBE باشد.

**قضیه ۱** اگر  $X_1$  و  $X_2$  دو متغیر تصادفی مستقل با مقادیر مرتب شده  $X_1 \geq X_2$  باشند، به طوری که  $X_i \sim N(\theta_i, 1)$ ، آنگاه  $\theta_1$  میانگین توزیع انتخابی متناظر با  $X_{(i)}$ ، NUBE است.

**اثبات:**

$$\theta_1 = \theta_1 I(X_1 \geq X_2) + \theta_2 I(X_1 < X_2) = \theta_2 + (\theta_1 - \theta_2) I(X_1 \geq X_2)$$

$$\theta = (\theta_1, \theta_2) \text{ بازای هر } \eta = \frac{\theta_1 - \theta_2}{\sqrt{2}} \text{ و } Y = \frac{X_1 - X_2}{\sqrt{2}} \sim N(\eta, 1)$$

داریم:

$$E_{\theta}(\theta_1) = \theta_2 + \sqrt{2}P_{\theta}(y > 0) = \theta_2 + \sqrt{2}\eta\Phi(\eta)$$

بنابراین  $\theta_1$  NUBE است.

### ۳ خانواده توزیع های نمایی یک پارامتری

فرض کنید متغیر تصادفی  $X$  دارای توزیع با چگالی زیر باشد

$$f(x|\theta) = \beta(\theta)t(x)e^{-\theta r(x)}, x \in (a,b), \theta \in \Omega \subset R \quad (2)$$

که

$$r(x) \neq 0, \beta(\theta) > 0, t(x) > 0$$

و به ازای هر  $c \in (a,b)$  فرض کنید

$$R(c, \theta) = \int_c^b t(x)e^{-\theta r(x)} dx \quad (3)$$

که به ازای هر  $\theta \in \Omega$ ،  $R(c, \theta) > 0$  می شود.

لم ۲ اگر  $X_1$  و  $X_2$  دو متغیر تصادفی مستقل و بازای هر  $x \in (a,b)$ ،  $X_i$  دارای توزیع  $f(x_i|\theta_i)$  باشند. با فرض  $\theta = (\theta_1, \theta_2)$  و برقراری شرایط لم ۱،  $\theta_1 P_{\theta_1}(X_1 > X_2)$ ، NUBE است اگر فقط اگر بازای هر  $c \in (a,b)$ ،  $\theta_1 P_{\theta_1}(X_1 > c)$ ، NUBE باشد.

**اثبات:** ابتدا فرض می کنیم  $\theta_1 P_{\theta_1}(X_1 > c)$ ، NUBE است. ثابت می کنیم  $\theta_1 P_{\theta_1}(X_1 > X_2)$ ، NUBE است. فرض کنید این طور نباشد، پس تابعی چون  $T(X_1, X_2)$  وجود دارد، به طوری که

$$E_{\theta}(T(X_1, X_2)) = \theta_1 P_{\theta_1}(X_1 > X_2), \forall \theta \quad (4)$$

$$\Rightarrow E_{\theta}^{X_2} \{ E_{\theta}^{X_1|X_2} \{ [T(X_1, X_2) - \theta_1 I(X_1 > X_2)] | X_2 \} \} = 0, \forall \theta$$

چون  $X_1$  و  $X_2$  مستقل و  $X_2$  کامل است، با توجه به رابطه (۴) داریم:

$$E_{\theta}^{X_1|X_2} (T(X_1, X_2) | X_2) = \theta_1 P_{\theta_1}(X_1 > X_2)$$

$$\Rightarrow E_{\theta}^{X_1} (T(X_1, c)) = \theta_1 P_{\theta_1}(X_1 > c), \forall c \in (a,b), \forall \theta$$

یعنی آن که  $\theta_1 P_{\theta_1}(X_1 > c)$ ، NUBE است که متناقص با لم ۲ است، پس NUBE است. اکنون فرض کنید  $\theta_1 P_{\theta_1}(X_1 > X_2)$ ، NUBE و تابع  $\theta_1 P_{\theta_1}(X_1 > c)$ ، UBE است. پس تابعی مانند  $T(X_1, c)$  وجود دارد، به طوری که

$$E_{\theta}(T(X_1, c)) = \theta_1 P_{\theta_1}(X_1 > c), \forall \theta, \forall c \in (a,b)$$

می دانیم که

$$E_{\theta}^{X_1|X_2=c} (T(X_1, X_2) | X_2 = c) = \theta_1 E_{\theta}^{X_1|X_2=c} (I(X_1 > X_2) | X_2 = c), \forall c, \forall \theta \quad (5)$$

$$\Rightarrow E_{\theta}^{X_1|X_2} (T(X_1, X_2) | X_2) = \theta_1 E_{\theta}^{X_1|X_2} (I(X_1 > X_2) | X_2 = c), \forall c, \forall \theta$$

با گرفتن امید ریاضی نسبت به  $X_2$  از طرفین رابطه (۵) داریم:

$$E_{\theta}(T(X_1, X_2)) = \theta_1 P_{\theta_1}(X_1 > X_2), \forall \theta$$

که متناقض با فرض است، در نتیجه  $\theta_1 P_{\theta_1}(X_1 > c)$  NUBE است.

**قضیه ۲** اگر  $X_i$  دارای توزیع تعریف شده در رابطه (۲) و شرایط لم ۲ برقرار باشد، آنگاه با فرض

$\theta = (\theta_1, \theta_2)$ ، پارامتر توزیع انتخابی، یعنی

$$\theta_1 = \theta_1 P_{\theta}(X_1 > X_2) + \theta_2 \forall \theta P_{\theta}(X_2 > X_1)$$

NUBE است.

**اثبات:** چون  $E_{\theta}(\theta_1) = \theta_1 P_{\theta}(X_1 > X_2) + \theta_2 \forall \theta P_{\theta}(X_2 > X_1)$  در  $\theta = (\theta_1, \theta_2)$  متقارن است، پس

تابع UBE آن در صورت وجود، تابعی بر اساس  $X_{(1)}$  و  $X_{(2)}$  و متقارن در  $(X_{(1)}, X_{(2)})$  خواهد بود. اکنون

ثابت می کنیم  $\theta_1$ ، UBE است اگر و فقط اگر  $\theta_1 P_{\theta}(X_1 > X_2)$ ، UBE باشد. فرض کنید  $T(X_{(1)}, X_{(2)})$

برآورد گر ناریب  $\theta_1$  باشد، پس داریم:

$$E_{\theta}(T(X_{(1)}, X_{(2)})) = \theta_1 E_{\theta}(I(X_1 > X_2)) + \theta_2 E_{\theta}(I(X_2 > X_1)), \forall \theta \quad (6)$$

$$E_{\theta}\{(T(X_1, X_2) - \theta_1)I(X_1 > X_2)\} + \theta_2 E_{\theta}\{(T(X_1, X_2) - \theta_2)I(X_2 > X_1)\} = 0, \forall \theta \quad (7)$$

اکنون فرض کنید

$$E_{\theta}\{(T(X_1, X_2) - \theta_1)I(X_1 > X_2)\} > 0 \quad (8)$$

در نتیجه با توجه به خاصیت تقارنی، پس

$$E_{\theta}\{(T(X_2, X_1) - \theta_2)I(X_2 > X_1)\} > 0 \quad (9)$$

اما مجموع روابط ۸ و ۹ متناقض با رابطه (۷) می باشد، پس  $\theta_1 P_{\theta}(X_1 > X_2)$  و  $\theta_2 P_{\theta}(X_2 > X_1)$ ، UBE

هستند. اکنون فرض می کنیم  $\theta_1 P_{\theta}(X_1 > X_2)$ ، UBE است، پس  $\theta_2 P_{\theta}(X_2 > X_1)$  و در نهایت  $\theta_1$ ،

UBE می شود.

اکنون کاربرد قضیه ۲ را در چند مثال زیر که در آنها  $\theta$ ، مثبت و حقیقی است، نشان می دهیم.

**مثال ۱ (توزیع های نمایی)** فرض کنید  $f(x|\theta) = \theta e^{-\theta x}$ ،  $x > 0$  در این حالت با فرض  $r(x) = x$

و  $A(c, \theta) = e^{c\theta}$  داریم:

$$A'(c, \theta) - A(c, \theta)r(x) = e^{c\theta}(c - \theta) = g_1(\theta, c)g_2(x, c)$$

بنابراین چون شرایط لم ۱ برقرار است، با استفاده از قضیه ۲ نتیجه می گیریم پارامتر  $\theta_I$  از توزیع نمایی انتخابی، NUBE است.

**مثال ۲ (توزیع های پارا تو)** فرض کنید  $f(x|\theta) = \theta d^\theta x^{-(\theta+1)}, x \geq d > 0$  و  $d$  معلوم است. در این حالت با فرض  $r(x) = \ln(x)$  و  $t(x) = x^{-1}$  و  $\beta(\theta) = \theta d^\theta$  داریم  $A(c, \theta) = c^\theta$

$$A'(c, \theta) - A(c, \theta)r(x) = c^\theta \ln\left(\frac{c}{\theta}\right)$$

بنابراین چون شرایط لم ۲ برقرار است، با استفاده از قضیه ۲ نتیجه می گیریم پارامتر  $\theta_I$  از توزیع پارا تو انتخابی، NUBE است.

**مثال ۳ (توزیع های وایبول)** فرض کنید به ازای  $p$  معلوم و مثبت چگالی  $X$  به صورت  $t(x) = px^{p-1}$  و  $r(x) = x^p$  و  $A(c, \theta) = e^{\theta c^p}$  باشد. با فرض  $f(x|\theta) = px^{p-1}e^{-\theta x^p}, x > 0$  داریم:

$$t(x) = px^{p-1}A'(c, \theta) - A(c, \theta)r(x) = e^{-\theta c^p}(c^\theta - c^p)$$

بنابراین چون شرایط لم ۲ برقرار است، با استفاده از قضیه ۲ نتیجه می گیریم پارامتر  $\theta_I$  از توزیع وایبول انتخابی، NUBE است.

#### ۴ یک خاصیت برآوردگرهای UMVUE

در این بخش خانواده توزیع های پیوسته یک پارامتری را در نظر می گیریم و می خواهیم یک ویژگی در باره برآوردگرهای UMVUE را بیان کنیم.

فرض کنید  $y_i$  آماره بسنده  $\theta = (\theta_1, \theta_2, \dots, \theta_k)$  بر اساس یک نمونه به حجم  $n$  است، به طوری که مشاهده  $n$ ام دارای چگالی  $f(x|\theta_i)$  می باشد. اگر  $\theta_I$  پارامتر توزیع  $y_{(1)} = \max\{y_1, y_2, \dots, y_k\}$  باشد، با فرض  $\alpha_i = \theta_i^{-1}$  برآوردگر نارایب  $\alpha_I$  برای خانواده نمایی یک پارامتری وجود دارد. (دشپاند و فرید (1) (۱۹۹۵)) و می توان آن را به روش U-V (رابینس (2) (۱۹۸۸)) به دست آورد.

**قضیه ۳** اگر  $h(\theta_I) = \sum_{j=1}^k h(\theta_j)P_\theta(y_j = y_{(1)})$  بطوری که  $h$  تابع غیر ثابت باشد، آن گاه برآوردگر UMVUE آن در صورت وجود، تابعی از آماره های مرتب  $y_{(1)} \geq y_{(2)} \geq \dots \geq y_{(k)}$  و متقارن در مشاهدات  $y_1, y_2, \dots, y_k$  است.

**اثبات:** فرض کنید  $y_{(1)j} = \max\{y_1, y_2, \dots, y_k\}$  و  $g_j = P_\theta(y_j > y_{(1)j})$  و  $T = T(y_1, y_2, \dots, y_k)$  برآوردگر UMVUE،  $h(\theta_I)$  باشد، بنابراین داریم:

$$E_{\theta}[T(y_1, y_2, \dots, y_k)] = E_{\theta}[h(\theta_r)] = \sum_{j=1}^k h(\theta_j) g_j(\theta) = A(\theta_1, \theta_2, \dots, \theta_k)$$

اگر  $(2 \leq r \leq k)$   $g_r(\theta)$  باشد، پس  $g_1(\theta) = g_1(\theta_1, \theta_2, \dots, \theta_k) = P_{\theta}(y_1 > y_{(1)})$  را می توان از  $g_1(\theta)$  با تعویض  $\theta_r$  با  $\theta_1$  به دست آورد. بنابراین به ازای هر جایگشت  $(i_1, i_2, \dots, i_k)$  از مجموعه اعداد  $\{1, 2, \dots, k\}$  داریم:

$$A(\theta_1, \theta_2, \dots, \theta_k) = A(\theta_{i_1}, \theta_{i_2}, \dots, \theta_{i_k}) \quad (10)$$

اگر  $\{y_{i_1}, y_{i_2}, \dots, y_{i_k}\}$  یک جایگشت از  $y_i$  ها باشد، آن گاه با توجه به خاصیت استقلال  $y_i$  ها و رابطه (۳-۱) نتیجه می گیریم:

$$\begin{aligned} E_{\theta}[T(y_{i_1}, y_{i_2}, \dots, y_{i_k})] &= A(\theta_{i_1}, \theta_{i_2}, \dots, \theta_{i_k}) = A(\theta_1, \theta_2, \dots, \theta_k) \\ &= E_{\theta}[T(y_1, y_2, \dots, y_k)] \end{aligned} \quad (11)$$

حال فرض کنید  $T(y_{i_1}, y_{i_2}, \dots, y_{i_k})$  برآوردگر UMVUE  $A(\theta_{i_1}, \theta_{i_2}, \dots, \theta_{i_k})$  باشد، پس با توجه به خاصیت یکتایی برآوردگرهای UMVUE ها داریم:

$$V_{\theta}[T(y_{i_1}, y_{i_2}, \dots, y_{i_k})] = V_{\theta}[T(y_1, y_2, \dots, y_k)] \quad (12)$$

همچنین نتیجه می گیریم:

$$E_{\theta}[T^2(y_{i_1}, y_{i_2}, \dots, y_{i_k})] = E_{\theta}[T^2(y_1, y_2, \dots, y_k)]$$

و برای هر دو جایگشت متفاوت  $(y_{i_1}, y_{i_2}, \dots, y_{i_k})$  و  $(y_{j_1}, y_{j_2}, \dots, y_{j_k})$  و با فرض  $V_{\theta}[T(y_1, y_2, \dots, y_k)] = V(\theta)$  داریم:

$$\begin{aligned} COV(T(y_{i_1}, y_{i_2}, \dots, y_{i_k}), T(y_{j_1}, y_{j_2}, \dots, y_{j_k})) &= V_{\theta}[T(y_1, y_2, \dots, y_k)] \\ &= V(\theta) \end{aligned} \quad (13)$$

اگر فرض کنیم  $T^* = \frac{1}{k!} \sum_{(i_1, i_2, \dots, i_k)} T(y_{i_1}, y_{i_2}, \dots, y_{i_k})$  آن گاه:

$$\begin{aligned} V(T^*) &= \frac{1}{(k!)^2} \left\{ \sum_{(i_1, i_2, \dots, i_k)} V_{\theta}(T(y_{i_1}, y_{i_2}, \dots, y_{i_k})) + \right. \\ &\quad \left. \sum_{(i_1, i_2, \dots, i_k)} \sum_{(j_1, j_2, \dots, j_k)} COV(T(y_{i_1}, y_{i_2}, \dots, y_{i_k}), T(y_{j_1}, y_{j_2}, \dots, y_{j_k})) \right\} \\ &= \frac{1}{(k!)^2} \{k! + k!(k! - 1)\} V(\theta) = V(\theta) \end{aligned}$$

که متناقض با رابطه (۱۲) است، مگر آن که  $T^* = T$  باشد، یعنی به ازای هر جایگشت  $(i_1, i_2, \dots, i_k)$  داریم:

$$T(y_{i_1}, y_{i_2}, \dots, y_{i_k}) = T(y_1, y_2, \dots, y_k)$$

**مثال ۳:** فرض کنید  $y_i$  ماکزیمم  $n$  مشاهده از توزیع  $U(0, \theta_i)$  و  $y_{(1)} \geq y_{(2)} \geq \dots \geq y_{(k)}$  مقادیر مرتب شده  $y_i$  ها باشد. اگر توزیع  $y_{(1)}$  انتخاب شده و  $\theta_i$  پارامتر توزیع انتخاب شده باشد، برآوردگر UMVUE،  $\theta_i$  به صورت زیر است که در  $y_1, y_2, \dots, y_k$  متقارن است. (ولایسمی<sup>(۱)</sup>، کامر<sup>(۲)</sup>، شرما<sup>(۳)</sup> (۱۹۸۸)).

$$K(Y) = \frac{y_{(1)}}{n} \left[ (n+1) - \left( \frac{y_{(2)}}{y_{(1)}} \right)^n \right]$$

### ۵ نتیجه گیری

اگر  $X_1, X_2, \dots, X_k$  مشاهده باشند، به طوری که هر  $X_i$  دارای توزیعی معلوم از یک خانواده باشد و از بین توزیع های مقادیر مرتب شده  $X_i$  ها بهترین توزیع انتخاب نموده و  $\theta_i$  پارامتر توزیع انتخابی باشد، آن گاه برآورد گر نارایب  $\theta_i$  در صورت وجود تابعی از آماره های مرتب  $X_i$  ها خواهد بود.

### منابع

- [1] Cohen, A. and Sackrowitz, H. (1989), Two-stage conditionally unbiased estimators of the selected normal means. Statist. Probab.Lett., 8, 273 – 273
- [2] Deshpande, J.V. and Fareed, T.P.M. (1995), A note on conditionally unbiased after selection. Statist. Probab, Lett., 22,17 – 23.
- [3] Kumar, S. and Gangopadhyay, A. K. (2005), Estimating the parameters of the selected Pareto population, Statist. Math., 2 121 – 130.
- [4] Vellaisamy, P. (1993), On UMVUE estimation following selection, Comn. Statist.-Theory Methods, 22, 1031- 1043.
- [5] Vellaisamy, P. (2003), Quantile estimation of the selected scale parameters, J. Statist. Plan. Inference, 115, 461- 470.
- [6] Vellaisamy, P. and Iain, S. (2008). Estimating the parameter of the population selected from discrete exponential family, Statist. Probab. Lett., 78, 1076 – 1087.
- [7] Robbins, H. (1988), The (U-V) method of estimation. Statistical Decision Theory and related Topics – IV , Vol, 1, Eds; S.S. Gupta and J.,O. Berger, Springer – Verlag, New York, 265- 270.
- [8] Eaton, M.L (1967), Some optimum properties of ranking procedures, Ann. Math. Statist., 38, 124-137.
- [9] Casella, G. and Berger, R.L. (2002), Statistical Inference. Second edition, Wadsworth & Brooks, California.
- [10] Sill, M. W. and Sampson, A. R.(2007), Extension of two-stage Conditionally unbiased estimator of the selection population to the bivariate normal case. Comm.