

برآورد پارامترهای توزیع نرمال بر اساس مشاهدات رکوردی

جعفر احمدی^۱ مهدی دوست پرست^۲

چکیده

فرض کنید $X_1, X_2, \dots, X_n$ یک دنباله از متغیرهای تصادفی مستقل و هم توزیع با تابع توزیع F باشند. X را یک رکورد بالا (پایین) گوئیم هرگاه از تمام مشاهدات قبل از خود بزرگتر (کوچکتر) باشد. در این مقاله، فرض شده است که F متعلق به یک خانواده مکانی - مقیاسی است. بر اساس مشاهدات رکوردی، برآوردگرهایی برای پارامترهای این خانواده به دست می آوریم. برای به دست آوردن برآوردگرهای درست نمایی ماکسیم، نیاز به حل دستگاه معادلات غیرخطی داریم. در اینجا حالت خاص نرمال بودن توزیع جامعه را در نظر می گیریم و با استفاده از روشهای آنالیز عددی، برآوردگرهای درست نمایی ماکسیم را برای پارامترهای توزیع نرمال محاسبه می کنیم. همچنین با استفاده از معیار کمترین توانهای دوم خطا، بهترین برآوردگرهای خطی نااریب را بر اساس مشاهدات رکوردی برای پارامترهای توزیع نرمال به دست می آوریم. کلمات کلیدی: روش نیوتن-رافسن، دستگاه معادلات غیرخطی، رکورد بالا (پایین)، خانواده توزیعهای مکانی-مقیاسی برآوردگر درست نمایی ماکسیم، بهترین برآوردگر خطی نااریب.

۱. مقدمه

نظریه رکوردها شاخه ای نسبتاً جدید می باشد و در چند دهه اخیر رشد اصلی خود را کرده است. این نظریه، علاوه بر ویژگیهای مهم تئوری دارای کاربردهای خاص عملی است. تغییرات جوی، بعضی از مسائل گرافیک، پیشامدهای طبیعی مانند باد و مسائل مربوط به تعیین مقاومت مصالح و محاسبه احتمال کارافت و ... از جمله کاربردهای مهم آن می باشد.

تحقیق بر اساس رکوردها تا کنون مورد توجه محققین بسیاری واقع شده است. شاید بتوان گفت چندلر^۳ به طور برجسته ای مطالعه مقادیر رکورد را شروع کرد و رزینیک^۴ [۱۳] و شروک^۵ [۱۴]، نظریه مجانبی

رکوردها را تکمیل کردند. بعدها، نظرات جالبی برای نسبت دادن مقادیر رکورد با فرایندهای فرین معین معرفی شد. گلیک^۶ [۱۱] با استفاده از عنوان فریبنده "شکستن رکوردها و شکستن مرزها" تحقیقات بیست و پنج ساله اول را جمع آوری کرد. در سالهای اخیر استنباط آماری بر اساس رکوردها نیز مورد توجه قرار گرفته است که می توان به کارلین و گلفند^۷ [۸]، فیورورگری و هال^۸ [۱۰]، گاتی و پادجت^۹ [۱۲]، احمدی [۱] و احمدی و ارقامی [۳ و ۲] مراجعه کرد. احمدی و ارقامی [۲] با ارائه نظریه اطلاع فیشر بر اساس رکوردها، نشان دادند که در بعضی موارد، رکوردها بسیار مناسب تر از مشاهدات عمل می کنند. در بخش ۲ این مقاله، تعاریف و نمادهای پایه ای را ارائه می دهیم.

^۱ Glick

^۲ Carlin and Gelfand

^۳ Feuerverger and Hall

^۴ Gult and Padgett

^۱ دانشکده علوم ریاضی، دانشگاه فردوسی مشهد

^۲ دانشجوی کارشناسی ارشد، دانشگاه فردوسی مشهد

^۳ Chandler

^۴ Resnick

^۵ Shorrock

$$-\infty < u_1 < \dots < u_n < \infty \quad (1)$$

$$f_{U_1, \dots, U_n}(u_1, \dots, u_n) = \prod_{i=1}^{n-1} \frac{f(u_i)}{1 - F(u_i)} \times f(u_n)$$

بنابراین اگر $U_1, \dots, U_n$ رکوردهای بالا در نمونه‌ای تصادفی از خانواده مقیاسی- مکانی با تابع چگالی

$$f(x; \mu, \sigma) = \frac{1}{\sigma} f\left(\frac{x - \mu}{\sigma}\right)$$

و تابع توزیع

$$F(x; \mu, \sigma) = F\left(\frac{x - \mu}{\sigma}\right)$$

باشد، در این صورت تابع چگالی نخستین n رکورد بالا به صورت

زیر بیان می‌شود:

$$-\infty < u_1 < \dots < u_n < \infty \quad (2)$$

$$f_{U_1, \dots, U_n}(u_1, \dots, u_n) = \prod_{i=1}^{n-1} \frac{f(u_i^*)}{1 - f(u_i^*)} \times f(u_n^*)$$

که در آن

$$u_i^* = \frac{u_i - \mu}{\sigma}; i = 1, \dots, n$$

رکوردهای بالا از توزیع $F(x)$ هستند.

تابع چگالی احتمال توأم U_m و U_n را با $f_{m,n}(x, y)$ نشان داده و داریم:

$$-\infty < x < y < \infty, \quad m = 1, 2, \dots, m < n; \quad (3)$$

$$f_{m,n}(x, y) = \frac{1}{(m-1)!(n-m-1)!} \times$$

$$[R(x)]^{m-1} \frac{f(x)}{1 - F(x)} [R(x) - R(y)]^{n-m-1} f(y)$$

که در آن $R(x) = -\log(1 - F(x))$

تابع چگالی احتمال حاشیه‌ای U_n را با $f_n(x)$ نشان می‌دهیم که

$$f_n(x) = \frac{1}{(n-1)!} [\log\{1 - F(x)\}]^{n-1} f(x)$$

$$; -\infty < x < \infty, \quad n = 1, 2, \dots$$

در بخش ۳، یک خانواده مکانی- مقیاسی را در نظر گرفته و بر اساس مشاهدات رکوردی، برآورد گره‌های درستمایی ماکسیمم برای پارامترهای آن را معرفی می‌نماییم. در این مقاله، توزیع نرمال را در نظر می‌گیریم و با استفاده از شبیه سازی، رکوردهای مورد نیاز از توزیع نرمال استاندارد را استخراج می‌کنیم، همچنین بر اساس معیار لوید^{۱۱} با محاسبه گشتاورهای رکوردهای حاصل از توزیع نرمال استاندارد، برآورد گره‌های خطی تاریب برای پارامترها را به دست می‌آوریم.

۲. تعاریف و نمادها

در این بخش چند تعریف پایه‌ای که در این مقاله مورد استفاده قرار می‌گیرد را بیان می‌کنیم.

۱-۲ رکورد

فرض کنید $X_1, X_2, \dots$ دنباله‌ای از متغیرهای تصادفی مستقل و هم‌توزیع با توزیع مشترک F باشد. مشاهده X_r را یک رکورد بالا (پایین) می‌گوییم هرگاه از همه مشاهدات قبل از خود بزرگتر (کوچکتر) باشد.

در ادامه، خود را به رکوردهای بالا محدود می‌کنیم. نتایج حاصل را می‌توان برای رکوردهای پایین با اندکی تغییر مورد استفاده قرار داد.

۲-۲ زمان رکورد

طبق تعریف ۱-۲، زمانی که در آن رکورد رخ می‌دهد یک متغیر تصادفی می‌باشد که به صورت زیر تعریف می‌شود که T_1 با احتمال یک برابر یک است و برای $K \geq 2$,

$$T_k = \min\{j : X_j > X_{T_{k-1}}\}$$

که T_k زمان رخ دادن k امین رکورد بالا می‌باشد.

در این مقاله، n امین رکورد بالا را با U_n نشان می‌دهیم. بنابراین طبق تعاریف بالا، دنباله رکوردهای بالا عبارت اند از:

$$U_n = X_{T_n}; \quad n \geq 1$$

۳-۲ توزیع رکوردها

اگر $U_1, \dots, U_n$ رکوردهای بالا در نمونه‌ای تصادفی از یک توزیع با تابع چگالی $f(\cdot)$ و تابع توزیع $F(\cdot)$ باشد، در این صورت تابع چگالی نخستین n رکورد بالا به صورت زیر بیان می‌شود:

اثبات موارد ۴-۱ را می‌توان در آرنولد و بقیه^{۱۱} [۵] یا احمدی [۱] دید.

مثال - فرض کنید دنباله‌ای از مشاهدات با $n=10$ با مقادیر زیر داشته باشیم:

$$20, 22, 18, 25, 30, 12, 40, 32, 10, 11$$

در این صورت طبق تعریف ۲-۲، رکوردهای بالا عبارت اند از:

$$U_1 = 20, U_2 = 22, U_3 = 25, U_4 = 30, U_5 = 40$$

و زمان رخ دادن رکوردهای بالا عبارت اند از:

$$T_1 = 1, T_2 = 2, T_3 = 4, T_4 = 5, T_5 = 7$$

لازم به ذکر است که دنباله رکوردهای پایین نمونه بالا عبارتند از: ۲۰، ۱۸، ۱۲، ۱۰.

۳. برآورد

در این بخش، با استفاده از مشاهدات رکوردی، پارامترهای جامعه را تخمین می‌زنیم. در زیر بخش ۳-۱، یک خانواده مقیاسی-مکانی را در نظر می‌گیریم و با حل دستگاه معادلات غیرخطی، برآوردگرهای درستنمایی ماکسیم برای پارامترها را به دست می‌آوریم. در این مقاله، با در نظر گرفتن توزیع نرمال و با استفاده از روشهای عددی و شبیه سازی کامپیوتری، برآوردگرهای درستنمایی ماکسیم برای میانگین و واریانس توزیع نرمال، بر اساس داده‌های رکوردی به دست می‌آید. همچنین در زیر بخش ۳-۲، با استفاده از روش لوید که در آرنولد و بقیه آمده است [۵]، بهترین برآوردگر خطی نااریب برای پارامترهای توزیع نرمال محاسبه می‌شود.

۳-۱ برآورد درستنمایی ماکسیم

در این زیر بخش، برآورد درستنمایی ماکسیم μ و σ را در حالت کلی برای هر خانواده مکانی-مقیاسی به دست آورده و نتیجه را برای حالت خاصی که توزیع جامعه نرمال باشد، به کار می‌بریم. اگر توزیع جامعه از خانواده مکانی-مقیاسی به ترتیب با پارامترهای μ و σ باشد، آنگاه طبق رابطه ۲، تابع درستنمایی بر اساس نخستین n رکورد بالا عبارت است از:

$$L(\mu, \sigma; u_1, \dots, u_n) = \frac{1}{\sigma^n} \prod_{i=1}^{n-1} \left\{ \frac{f(u_i^*)}{1 - F(u_i^*)} \right\} f(u_n^*) \quad (5)$$

می‌دانیم یکی از روشهای به دست آوردن برآوردگر درستنمایی، استفاده از تکنیک مشتق گیری از لگاریتم تابع درستنمایی می‌باشد. لذا از رابطه ۵ داریم:

$$\log(L) = -n \log(\sigma) - \quad (6)$$

$$\sum_{i=1}^{n-1} \log(1 - F(u_i^*)) + \sum_{i=1}^n \log(f(u_i^*))$$

با مشتق گیری از رابطه ۶ نسبت به μ و σ به ترتیب داریم:

$$\frac{\partial}{\partial \mu} \log(L) = \sum_{i=1}^{n-1} \frac{f(u_i^*)}{1 - F(u_i^*)} + \sum_{i=1}^n \frac{f'(u_i^*)}{f(u_i^*)} \quad (7)$$

و

$$\frac{\partial}{\partial \sigma} \log(L) = n + \sum_{i=1}^{n-1} \frac{u_i^* f(u_i^*)}{1 - F(u_i^*)} + \sum_{i=1}^n \frac{u_i^* f'(u_i^*)}{f(u_i^*)} \quad (8)$$

در معادلات ۷ و ۸، $f'(x)$ مشتق $f(x)$ است. برای به دست آوردن برآوردگر درستنمایی ماکسیم باید دستگاه معادله زیر را حل کنیم:

$$\frac{\partial}{\partial \mu} \log(L) = 0$$

$$\frac{\partial}{\partial \sigma} \log(L) = 0$$

از آنجا که توجه ما معطوف به توزیع نرمال است، معادلات ۷ و ۸ را بر اساس رکوردهای استخراج شده از توزیع نرمال استاندارد بازنویسی می‌کنیم. تابع چگالی و تابع توزیع نرمال استاندارد را به ترتیب با $\phi(x)$ و $\Phi(x)$ نشان می‌دهیم که

$$\phi(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \exp\left\{-\frac{1}{2}x^2\right\}$$

و

$$\Phi(x) = \int_{-\infty}^x \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \exp\left\{-\frac{1}{2}t^2\right\} dt$$

از طرفی برای توزیع نرمال داریم:

$$\frac{\partial \phi(x)}{\partial x} = \frac{-x}{\sqrt{2\pi}} \exp\left\{-\frac{1}{2}x^2\right\} = -x\phi(x) \quad (9)$$

و با جایگذاری در معادله‌های ۷ و ۸ داریم:

$$\frac{\partial f_1}{\partial \sigma} = \sum_{i=1}^{n-1} \frac{\varphi(u_i^*)}{1 - \Phi(u_i^*)} +$$

$$\sigma \sum_{i=1}^{n-1} \frac{\varphi(u_i^*)}{1 - \Phi(u_i^*)} - \sum_{i=1}^n u_i + n\mu = 0 \quad (10)$$

$$\sum_{i=1}^{n-1} u_i^* \frac{\varphi(u_i^*)}{1 - \Phi(u_i^*)} - \sum_{i=1}^{n-1} u_i^* \left\{ \frac{\varphi(u_i^*)}{1 - \Phi(u_i^*)} \right\}^2$$

$$n\sigma^2 + \sigma \sum_{i=1}^{n-1} \frac{u_i \varphi(u_i^*)}{1 - \Phi(u_i^*)} - \sum_{i=1}^n u_i^2 + \mu \sum_{i=1}^n u_i = 0 \quad (11)$$

و

$$\frac{\partial f_2}{\partial \sigma} = 2n\sigma + \sum_{i=1}^{n-1} u_i (1 + u_i^*)^2 \frac{\varphi(u_i^*)}{1 - \Phi(u_i^*)}$$

اکنون با استفاده از الگوریتم نیوتن-رافسن دستگاه معادلات ۱۰ و ۱۱ را حل می‌کنیم. برای این منظور قرار دهید:

$$- \sum_{i=1}^{n-1} u_i u_i^* \left\{ \frac{\varphi(u_i^*)}{1 - \Phi(u_i^*)} \right\}^2$$

$$f_1(\mu, \sigma) = \sigma \sum_{i=1}^{n-1} \frac{\varphi(u_i^*)}{1 - \Phi(u_i^*)} - \sum_{i=1}^n u_i + n\mu$$

مرحله ۳- دستگاه معادلات خطی

$$f_2(\mu, \sigma) =$$

$$J(x^{(k)}) y^{(k)} = -F(x^{(k)})$$

$$n\sigma^2 + \sigma \sum_{i=1}^{n-1} \frac{u_i \varphi(u_i^*)}{1 - \Phi(u_i^*)} - \sum_{i=1}^n u_i^2 + \mu \sum_{i=1}^n u_i$$

رانسبت به $y^{(k)}$ حل می‌کنیم.

$$F(\mu, \sigma) = (f_1(\mu, \sigma), f_2(\mu, \sigma))$$

مرحله ۴- قرار می‌دهیم:

$$x^{(k)} = (\mu^{(k)}, \sigma^{(k)})$$

$$x^{(k+1)} = x^{(k)} + y^{(k)}$$

مرحله ۵- اگر $x^{(k+1)}$ بقدر کافی دقیق نباشد، یعنی

که $\mu^{(k)}$ مقدار μ و $\sigma^{(k)}$ مقدار σ در مرحله k ام الگوریتم است. برای حل دستگاه $F(\mu, \sigma) = 0$ ، بعد از انتخاب یک تقریب اولیه $x^{(0)}$ ، مراحل زیر را اجرا می‌کنیم:

$$\|x^{(k+1)} - x^{(k)}\|_{\infty} \geq \varepsilon$$

که ε اختیاری است، یک واحد به k افزوده و به مرحله ۲ می‌رویم.

مرحله ۱- k را برابر صفر قرار می‌دهیم،

مرحله ۶- روند تمام است.

مرحله ۲- $F(x^{(k)})$ و ماتریس J یعنی

۳- بهترین برآوردگر خطی نااریب

$$J = \begin{pmatrix} \frac{\partial f_1}{\partial \mu} & \frac{\partial f_1}{\partial \sigma} \\ \frac{\partial f_2}{\partial \mu} & \frac{\partial f_2}{\partial \sigma} \end{pmatrix}$$

در این بخش، بهترین برآوردگر خطی برای μ و σ با معیار کمترین توانهای دوم بر اساس رگردهای بالا حاصل از توزیع $N(0, 1)$ را به دست می‌آوریم.

را محاسبه می‌کنیم که در آن

اگر $f_n(x)$ تابع چگالی احتمال U_n باشد، در این صورت از رابطه

۴ داریم:

$$\frac{\partial f_1}{\partial \mu} = \sum_{i=1}^{n-1} u_i^* \frac{\varphi(u_i^*)}{1 - \Phi(u_i^*)} - \sum_{i=1}^{n-1} \left\{ \frac{\varphi(u_i^*)}{1 - \Phi(u_i^*)} \right\}^2 + n$$

$$-\infty < x < \infty, n = 1, 2, \dots \quad (12)$$

$$f_n(x) = \frac{1}{(n-1)!} [\log\{1 - \Phi(x)\}]^{n-1} \phi(x)$$

$$\frac{\partial f_2}{\partial \mu} =$$

$$\sum_{i=1}^{n-1} u_i u_i^* \frac{\varphi(u_i^*)}{1 - \Phi(u_i^*)} - \sum_{i=1}^{n-1} u_i \left\{ \frac{\varphi(u_i^*)}{1 - \Phi(u_i^*)} \right\}^2 + \sum_{i=1}^n u_i$$

و اگر $f_{m,n}(x, y)$ تابع چگالی احتمال توأم U_m و U_n باشد، در این صورت از رابطه ۳ داریم:

$$\text{حال از رابطه ۹} \quad -\infty < x < y < \infty, \quad m = 1, 2, \dots, m < n; \quad (13)$$

$$\phi(x) = \int_x^\infty -\phi'(y)dy = \int_x^\infty y\phi(y)dy \quad (17) \quad f_{m,n}(x,y) = \frac{1}{(m-1)!(n-m-1)!} \times$$

لذا

$$[-\log\{1-\Phi(x)\}]^{m-1} \frac{\phi(x)}{1-\Phi(x)} \times$$

$$[-\log\{1-\Phi(x)\} + \log\{1-\Phi(y)\}]^{n-m-1} \phi(y)$$

با در نظر گرفتن

$$\alpha_n = E(U_n) \quad (14)$$

$$\alpha_n^{(r)} = E(U_n^r), \quad \alpha_{m,n} = E(U_m U_n)$$

$$\beta_{n,n} = \text{Var}(U_n), \beta_{m,n} = \text{Cov}(U_m, U_n) \quad (15)$$

قضیه زیر را خواهیم داشت:

قضیه ۱- برای رکوردهای بالا از توزیع نرمال استاندارد داریم:

$$\alpha_{n-1,n} = \alpha_n^{(r)} - 1; \quad n \geq 2 \quad (16)$$

پروهان: از روابط ۱۲ و ۱۴ برای $n \geq 2$ داریم

$$\alpha_n^{(r)} = \frac{1}{(n-1)!} \int_{-\infty}^{\infty} x^r [-\log\{1-\Phi(x)\}]^{n-1} \phi(x) dx$$

از رابطه ۹ داریم:

$$\alpha_n^{(r)} = \frac{-1}{(n-1)!} \int_{-\infty}^{\infty} x [-\log\{1-\Phi(x)\}]^{n-1} d\phi(x)$$

با استفاده از تکنیک انتگرال گیری جزء به جزء می توانیم بنویسیم:

$$\alpha_n^{(r)} = \frac{1}{(n-1)!} \int_{-\infty}^{\infty} [-\log\{1-\Phi(x)\}]^{n-1} \phi(x) dx + \frac{1}{(n-2)!} \int_{-\infty}^{\infty} x [-\log\{1-\Phi(x)\}]^{n-2} \frac{\phi(x)}{1-\Phi(x)} dx$$

$$= 1 + \frac{1}{(n-2)!} \times$$

$$\int_{-\infty}^{\infty} x [-\log\{1-\Phi(x)\}]^{n-2} \frac{\phi(x)}{1-\Phi(x)} \phi(x) dx$$

حال از رابطه ۹

$$\phi(x) = \int_x^\infty -\phi'(y)dy = \int_x^\infty y\phi(y)dy \quad (17)$$

لذا

$$\alpha_n^{(r)} = 1 + \frac{1}{(n-2)!} \times$$

$$\int_{-\infty}^{\infty} \int_x^\infty xy [-\log\{1-\Phi(x)\}]^{n-2} \frac{\phi(x)}{1-\Phi(x)} \phi(y) dy dx$$

$$= 1 + \alpha_{n-1,n}$$

نتیجه ۱- برای $n \geq 2$ داریم:

$$\beta_{n-1,n} = \beta_{n,n} + \alpha_n(\alpha_n - \alpha_{n-1}) - 1 \quad (18)$$

زیرا

$$\beta_{n-1,n} = \text{Cov}(U_{n-1}, U_n)$$

$$= E(U_{n-1} U_n) - E(U_{n-1}) E(U_n)$$

$$= \alpha_{n-1,n} - \alpha_{n-1} \alpha_n = (\alpha_n^{(r)} - 1) - \alpha_{n-1} \alpha_n$$

$$= \alpha_n^{(r)} - \alpha_{n-1} \alpha_n - 1$$

$$= \alpha_n^{(r)} - (\alpha_n)^2 + (\alpha_n)^2 - \alpha_{n-1} \alpha_{n-1} - 1$$

$$= \beta_{n,n} + \alpha_n(\alpha_n - \alpha_{n-1}) - 1$$

در جدولهای ۱ و ۲ به ترتیب مقادیر α_n و $\beta_{m,n}$ را تا $n=10$ و $m \leq n$ تعیین کرده ایم.

حال فرض کنید $U_1, \dots, U_n$ اولین رکورد بالا از توزیع نرمال باشند، آنگاه با استفاده از روش لوید و با در نظر گرفتن معیار کمترین

توانهای دوم [۴]، بهترین برآوردگرهای خطی نااریب برای μ و σ عبارت اند از:

$$\mu^* = \sum_{i=1}^n a_i U_i, \quad \sigma^* = \sum_{i=1}^n b_i U_i$$

که در آن بردارهای سطری a و b به صورت زیر داده می شوند:

$$a = \frac{\alpha' B^{-1} \alpha' B^{-1} - \alpha' B^{-1} \alpha' B^{-1}}{(\alpha' B^{-1} \alpha)(\alpha' B^{-1} \alpha) - (\alpha' B^{-1} \alpha)^2} \quad (19)$$

$$b = \frac{\alpha' B^{-1} \alpha' B^{-1} - \alpha' B^{-1} \alpha' B^{-1}}{(\alpha' B^{-1} \alpha)(\alpha' B^{-1} \alpha) - (\alpha' B^{-1} \alpha)^2} \quad (20)$$

$$U_1 = -0.412356, \quad U_2 = 0.351102,$$

$$U_3 = 0.569187, \quad U_4 = 0.689999$$

برای به دست آوردن درستمایی ماکسیم پارامترهای توزیع نرمال، روش تکرار عددی نیوتن-رافسن را با فرض $\varepsilon = 0.1$ طبق الگوریتم بخش ۳-۱ به کار برده ایم و نتایج زیر به دست آمده است:

$$\hat{\mu} = -0.645881 \approx -0.6, \quad \hat{\sigma} = 0.383291 \approx 0.4$$

بهترین برآوردگر خطی نااریب μ و σ طبق روابط زیر بخش ۳-۲ عبارت اند از:

$$\begin{aligned} \mu^* &= ((-0.412356) \times 0.7799) + (0.351102 \times 0.3152) \\ &+ (0.569187 \times 0.2073) + 0.689999 \times (-0.3025) \\ &= -0.3166132264 \approx -0.3 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \sigma^* &= (-0.412356) \times (-0.4069) + (0.351102) \times \\ &(-0.1460) + (0.569187) \times (0.0926) + \\ &(0.689999 \times 0.6454) = 0.5091454028 \approx 0.5 \end{aligned}$$

همچنین با توجه به جدول ۵ خطای استاندارد برآوردگرهای خطی نااریب عبارت اند از:

$$S.E(\mu^*) = 0.5091454028 \sqrt{0.9475} \approx 0.496$$

$$S.E(\sigma^*) = 0.5091454028 \sqrt{0.2227} \approx 0.240$$

$$B = (\beta_{ij}); 1 \leq i \leq j \leq n$$

$$\alpha' = (\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n), \quad \gamma' = (\gamma_1, \gamma_2, \dots, \gamma_n)_{1 \times n}$$

واریانس و کواریانس برآوردگرهای بالا عبارت اند از:

$$\frac{Var(u^*)}{\sigma^2} = \frac{\alpha' B^{-1} \alpha}{(\alpha' B^{-1} \alpha)(\gamma' B^{-1} \gamma) - (\alpha' B^{-1} \gamma)^2} \quad (21)$$

$$\frac{Var(\sigma^*)}{\sigma^2} = \frac{\gamma' B^{-1} \gamma}{(\alpha' B^{-1} \alpha)(\gamma' B^{-1} \gamma) - (\alpha' B^{-1} \gamma)^2} \quad (22)$$

$$\frac{Cov(\mu^*, \sigma^*)}{\sigma^2} = \frac{\alpha' B^{-1} \gamma}{(\alpha' B^{-1} \alpha)(\gamma' B^{-1} \gamma) - (\alpha' B^{-1} \gamma)^2} \quad (23)$$

با استفاده از میانگین، واریانس و کواریانس داده شده در جدولهای ۱ و ۲ ضرایب a و b را با توجه به معادله‌های (۱۹) و (۲۰) برای $n = 2, \dots, 10$ تعیین کرده و به ترتیب در جدولهای ۳ و ۴ می‌آوریم. همچنین مقادیر $Var(\mu^*)/\sigma^2$ ، $Var(\sigma^*)/\sigma^2$ و $Cov(\mu^*, \sigma^*)/\sigma^2$ را از معادله‌های (۲۱)–(۲۳) محاسبه کرده و در جدول ۵ آورده ایم.

۳-۳ مثال

دراین زیر بخش، به منظور استخراج رکوردهای توزیع نرمال استاندارد از بسته آماری *Minitab R11* استفاده شده است که در این شبیه سازی ۴ رکورد به دست آمده است:

جدول ۱: میانگین رکوردهای بالا از توزیع $N(0,1)$

n	۱	۲	۳	۴	۵	۶	۷	۸	۹	۱۰
μ_n	۰.۰۰۰۰	۰.۹۰۳۲	۱.۴۹۹۰	۱.۹۶۷۸	۲.۳۶۶۷	۲.۷۴۷۰۲	۳.۰۳۳۹	۳.۳۲۴۷	۳.۵۹۴۲	۳.۸۴۱۰

جدول ۲: واریانس و کوواریانس n رکورد بالای اول از توزیع $N(0,1)$

	m									
n	۱	۲	۳	۴	۵	۶	۷	۸	۹	۱۰
۱	۱.۰۰۰									
۲	۰.۰۹۵۶	۰.۷۷۹۹								
۳	۰.۴۵۳۴	۰.۵۹۵۳	۰.۷۰۲۲							
۴	۰.۳۷۷۵	۰.۴۹۶۴	۰.۵۸۵۹	۰.۶۶۱۱						
۵	۰.۳۲۹۳	۰.۴۳۳۱	۰.۵۱۱۵	۰.۵۷۷۳	۰.۶۳۵۳					
۶	۰.۲۹۵۱	۰.۳۸۸۵	۰.۴۵۸۹	۰.۵۱۸۱	۰.۵۷۰۲	۰.۶۱۷۴				
۷	۰.۲۶۹۶	۰.۴۱۹۴	۰.۴۱۹۴	۰.۴۷۳۲	۰.۵۲۱۲	۰.۵۶۴۳	۰.۶۰۴۱			
۸	۰.۲۴۹۵	۰.۳۸۸۳	۰.۳۸۸۳	۰.۴۳۸۵	۰.۴۸۲۷	۰.۵۲۲۶	۰.۵۵۹۵	۰.۵۹۳۸		
۹	۰.۲۳۳۲	۰.۳۰۷۳	۰.۳۶۳۱	۰.۴۱۰۰	۰.۴۵۱۴	۰.۴۸۸۸	۰.۵۲۳۳	۰.۵۵۵۴	۰.۵۸۵۶	
۱۰	۰.۲۱۹۷	۰.۲۸۹۵	۰.۴۳۲۱	۰.۳۸۶۴	۰.۴۲۵۳	۰.۴۶۰۶	۰.۴۹۳۱	۰.۵۲۳۴	۰.۵۵۱۹	۰.۵۷۸۸

جدول ۳: ضرایب بهترین برآوردگرهای خطی نااریب μ بر اساس n رکورد اول بالا از توزیع $N(\mu, \sigma^2)$

	m									
n	a_1	a_2	a_3	a_4	a_5	a_6	a_7	a_8	a_9	a_{10}
۲	۱.۰۰۰	۰.۰۰۰								
۳	۰.۸۶۳۹	۰.۳۴۴۲	-۰.۲۰۶۳							
۴	۰.۷۷۹۹	۰.۳۱۵۲	۰.۲۰۷۳	-۰.۳۰۲۵						
۵	۰.۷۲۱۱	۰.۲۹۵۶	۰.۱۹۵۳	۰.۱۴۵۵	-۰.۳۵۷۶					
۶	۰.۶۷۶۸	۰.۲۸۰۶	۰.۱۸۵۳	۰.۱۳۸۹	۰.۱۱۰۶	-۰.۳۵۷۶				
۷	۰.۶۴۱۷	۰.۲۶۸۵	۰.۱۷۸۴	۰.۱۳۳۵	۰.۱۰۶۴	۰.۰۸۸۳	-۰.۴۱۶۷			
۸	۰.۶۱۳۰	۰.۲۵۸۶	۰.۱۷۲۱	۰.۱۲۸۹	۰.۱۰۲۹	۰.۰۸۵۴	۰.۰۷۳۰	-۰.۴۳۳۹		
۹	۰.۵۸۸۹	۰.۲۵۰۱	۰.۱۶۶۸	۰.۱۲۵۱	۰.۰۹۹۹	۰.۰۸۳۰	۰.۰۷۹۰	۰.۰۶۱۸	-۰.۴۴۳۹	
۱۰	۰.۵۶۸۳	۰.۲۴۲۸	۰.۱۶۲۱	۰.۱۲۱۷	۰.۰۹۷۳	۰.۰۸۹۰	۰.۰۶۱۹۱	۰.۰۶۰۳	۰.۰۵۳۴	-۰.۴۵۶۰

جدول ۴: ضرایب بهترین برآوردهای خطی نااریب σ بر اساس n رکورد اول بالا از توزیع $N(\mu, \alpha^r)$

	m									
n	b_1	b_2	b_3	b_4	b_5	b_6	b_7	b_8	b_9	b_{10}
۲	-۱.۱۰۷۲	۱.۱۰۷۲								
۳	-۰.۵۸۶۰	-۰.۲۰۴۱	-۰.۲۰۶۳							
۴	-۰.۴۰۶۹	-۰.۱۴۶۰	-۰.۰۹۲۶	۰.۶۴۵۴						
۵	-۰.۳۱۵۰	-۰.۱۱۵۵	-۰.۰۷۳۸	-۰.۰۵۳۷۳	۰.۵۵۸۰					
۶	-۰.۲۵۸۸	-۰.۰۹۶۴	-۰.۰۶۱۹	-۰.۰۴۳۵	-۰.۰۲۵۳	۰.۴۹۷۹				
۷	-۰.۲۲۰۷	-۰.۰۸۳۳	-۰.۰۵۳۷	-۰.۰۳۹۴	-۰.۰۳۰۹	-۰.۰۲۵۳	۰.۴۵۳۳			
۸	-۰.۱۹۳۰	-۰.۰۶۶۲	-۰.۰۴۷۷	-۰.۰۳۵۰	-۰.۰۲۷۵	-۰.۰۲۲۶	-۰.۰۱۹۱	۰.۴۱۸۶		
۹	-۰.۱۷۱۹	-۰.۰۶۶۲	-۰.۰۴۳۰	-۰.۰۳۱۶	-۰.۰۲۷۹	-۰.۰۲۰۵	-۰.۰۱۷۴	-۰.۰۱۵۰	۰.۳۹۰۶	
۱۰	-۰.۱۵۵۳	-۰.۰۶۰۳	-۰.۰۳۹۲	-۰.۰۲۸۹	-۰.۰۲۲۸	-۰.۰۱۸۸	-۰.۰۱۵۹	-۰.۰۱۳۸	-۰.۰۱۲۱	۰.۳۶۷۳

جدول ۵: واریانس و کوواریانس بهترین برآوردهای خطی نااریب بر اساس n رکورد بالای اول از توزیع $N(\mu, \alpha^r)$

n	۲	۳	۴	۵	۶	۷	۸	۹	۱۰
$Var(u^*)/\sigma^r$	۱.۰۰۰	۰.۹۷۴۳	۰.۹۴۷۵	۰.۹۲۳۰	۰.۹۰۱۱	۰.۸۸۱۶	۰.۸۶۴۲	۰.۸۴۸۵	۰.۸۳۴۲
$Var(\sigma^*)/\sigma^r$	۰.۷۲۱۵	۰.۷۲۱۵	۰.۲۲۲۷	۰.۲۲۲۷	۰.۱۲۷۹	۰.۱۰۴۹	۰.۰۸۸۵	۰.۰۷۶۶	۰.۰۶۷۴
$Cov(u, \sigma^*)/\sigma^r$	-۰.۴۴۷۷	-۰.۳۴۹۳	-۰.۲۹۲۱	-۰.۲۹۲۱	-۰.۲۰۵۰	-۰.۲۰۵۰	-۰.۱۸۸۱	-۰.۱۷۴۴	-۰.۱۶۲۹

مراجع

- [1] Ahmadi, J., 2000, *Record Values-Theory and Applications*, Ph.D. Thesis, Ferdowsi University of Mashhad, Iran.
- [2] Ahmadi, J. and Arghami, N.A., 2001, *On the Fisher Information in Record Values*, *Metrika* 53, 3, 195-206.
- [3] Ahmadi, J. and Arghami, N.A., 2002, *Nonparametric Confidence Intervals Based on Record Values Data, to appear in Statistical Papers*.
- [4] Arnold, B.C., Balakrishnan, N. and Nagaraja, H.N., 1992, *A First Course in Order Statistics*, John Wiley, New York.
- [5] Arnold, B.C., Balakrishnan, N. and Nagaraja, H.N., 1998, *Records*, John Wiley, New York.
- [6] Balakrishnan, N. and Chan, P.S., 1998, *On the Normal Record Values and Associated Inference*, *Statistics and Probability Letters*, 39, 73-80.
- [7] Balakrishnan, N. and Cohen, A.C., 1991, *Order Statistics and Inference: Estimation Method*, Academic Press, San Diego.
- [8] Carlin, P.B. and Gelfand, A.E., 1993, *Parametric Likelihood Inference for Record Breaking Problems*, *Biometrika*, 80, 3, 507-515.
- [9] David, H.A., 1981, *Order Statistics*, 2nd Ed, Wiley, New York.
- [10] Feuerverger, A. and Hall, P., 1998, *On Statistical Inference Based on Record Values*, *Extremes*, 12, 169-190.
- [11] Glick, N., 1978, *Breaking Records and Breaking Boards*, *Am.Math.Monthly* 85, 2-26.
- [12] Gulati, S. and Padgett, W.J., 1994, *Smooth Nonparametric Estimation of the Distribution and Density Functions from Record-Breaking Data*, *Comm.Stat., Theory Methods*, 23(5), 1259-1274.
- [13] Resnick, S.I., 1973, *Records Values and Maxima*, *Ann.Probab.* 1, 650-662.
- [14] Shorrock, R.W., 1973, *Record Values and Inter-Record Times*, *J.Appl.Probab.* 10, 543-555.