

ماکسیمم آنتروپی در توزیع‌های دو متغیره

زهره زمانی ده یعقوبی - غلامرضا محتشمی برزادران

دانشکده علوم ریاضی، دانشگاه فردوسی مشهد

چکیده: بهینه‌سازی همواره مورد توجه علوم زیادی بوده است در نظریه اطلاع نیز این مبحث جایگاه خاص خودش را دارد. یکی از روش‌های بهینه‌سازی اصل ماکسیمم آنتروپی به روش لاگرانژ می‌باشد. در این مقاله ماکسیمم آنتروپی چندین توزیع دو متغیره را مورد بررسی قرار می‌دهیم.

واژه‌های کلیدی: آنتروپی شانون، ماکسیمم آنتروپی،

۱ مقدمه

اندازه آنتروپی شانون به عنوان زیربنای نظریه‌ی اطلاع نقش عمده‌ای در استنباط آماری دارد. این اندازه برای اولین بار توسط شانون در سال ۱۹۴۸ مطرح شد. همچنین جینز در سال ۱۹۵۷ اصل آنتروپی ماکسیمم را ارائه نموده است.

۱.۱ آنتروپی شانون متغیرهای تصادفی

در ابتدا آنتروپی شانون را برای متغیرهای تصادفی تعریف می‌کنیم.

تعریف ۱۶ اگر X یک متغیر تصادفی گسسته با تابع احتمال $p_X(x)$ باشد، آنگاه آنتروپی آن عبارت است از:

$$H(X) = - \sum_x p_X(x) \log p_X(x).$$

این معیار برای متغیرهای تصادفی پیوسته بطور مشابه به صورت زیر تعریف می‌شود:

تعریف ۱۷ اگر X یک متغیر تصادفی پیوسته با تابع چگالی احتمال $f_X(x)$ باشد، آنگاه آنتروپی آن عبارت است از:

$$H(X) = - \int_{-\infty}^{\infty} f_X(x) \log f_X(x) dx.$$

در نظریه اطلاع بهینه‌سازی جایگاه خاصی دارد. یکی از روش‌های بهینه‌سازی اصل ماکسیمم آنتروپی به روش لاگرانژ می‌باشد. سوالی که مطرح می‌شود این است که چرا می‌خواهیم آنتروپی را بهینه کنیم؟ ما معمولاً می‌خواهیم عدم قطعیت را با بدست آوردن اطلاعات بیشتر و بیشتر کاهش دهیم.

اصل ماکسیمم آنتروپی: بین همه توزیع‌های احتمال سازگار با یک سری از محدودیت‌های داده شده، توزیعی که دارای ماکسیمم عدم قطعیت است را انتخاب می‌کنیم.

در بسیاری از مواقع به دنبال یافتن توزیعی که آنتروپی را ماکسیمم می‌کند هستیم. چگونگی یافتن آن با توجه به محدودیت‌هایی که علاوه بر تابع (احتمال) چگالی بودن لازم است توسط کاگان^۱ و همکاران (۱۹۷۳) و کاپور (۱۹۸۹ و ۱۹۹۲) بیان گردید. توزیع دارای آنتروپی ماکسیمم معمولاً به فرم تابع نمایی از محدودیت‌ها بیان می‌شود. یکی از این حالت‌ها زمانی است که گشتاورهای مراتب مختلف مشخص باشد که به ازای دامنه تغییرات متغیر تصادفی توزیع‌های مشهوری را به عنوان توزیع آنتروپی ماکسیمم نتیجه می‌دهد.

در بسیاری از مواقع با توجه به دانستن مقادیر گشتاورهای مراتب مختلف یک توزیع علاقه مند به یافتن توزیعی که دارای آنتروپی ماکسیمم است می‌باشیم که کاربردهای دیگری نیز دارد. در این ارتباط کاگان و همکاران (۱۹۷۳) قضیه زیر را بیان کرده‌اند.

قضیه ۱۴ هرگاه X متغیر تصادفی باشد که $f(x) > 0, \forall x \in D$ و همچنین توابع $h_i(x)$ $i = 1, 2, \dots, k$ طوری باشند که $E(h_i(X)) = \theta_i$ و $\int_D f(x) dx = 1$ و θ_i ها نیز ثابت باشند، آنگاه توزیع دارای آنتروپی ماکسیمم به صورت $f(x) = e^{c_0 + c_1 h_1(x) + \dots + c_k h_k(x)}$ است که c_0, c_1, \dots, c_k به کمک شرایط ذکر شده به دست می‌آیند.

از کارهای انجام شده در زمینه ماکسیمم آنتروپی می‌توان به جعفری (۱۹۹۱)، گلان (۱۹۹۸) اشاره کرد که ارتباط بین برآوردگر درست‌نمایی ماکسیمم و برآوردگر آنتروپی ماکسیمم را مورد بررسی قرار داده‌اند.

۲.۱ اصل ماکزیمم آنتروپی برای حالت پیوسته

در حالتی که متغیر تصادفی X پیوسته باشد، می‌خواهیم تحت محدودیت‌های

$$\int_a^b f(x) dx = 1, \quad (1)$$

^۱ Kagan

$$E(g_r(X)) = \int_a^b f(x)g_r(x)dx = a_r, \quad r = 1, \dots, m \quad (2)$$

$f(x)$ را به دست آوریم. تعداد نامتناهی از توابع چگالی احتمال وجود دارد که در محدودیت های داده شده صدق کند، بنابراین باید تابع چگالی احتمال را انتخاب کنیم که اندازه آنتروپی شانون در حالت پیوسته را ماکزیمم کند.

۱.۲.۱ تابع چگالی احتمال ماکزیمم آنتروپی متغیر پیوسته

قبل از به دست آوردن تابع چگالی احتمال ماکزیمم آنتروپی برای متغیر پیوسته لم زیر را در نظر بگیرید:

لم ۲ فرض کنید $I = \int_a^b F(x, f(x), f'(x))$ که F تابعی معلوم است. آنگاه با توجه به معادله اویلر-لاگرانژ تابع $f(x)$ که I را ماکزیمم می کند از معادله زیر به دست می آید.

$$\frac{\partial F}{\partial f(x)} - \frac{d}{dx} \left(\frac{\partial F}{\partial f'(x)} \right) = 0.$$

حال می خواهیم تابع چگالی احتمال را به دست آوریم که هم اندازه آنتروپی شانون در حالت پیوسته را ماکزیمم کند و هم در محدودیت ها صدق کند. بنابراین تابع لاگرانژ را به صورت زیر تشکیل می دهیم.

$$L = - \int_a^b f(x) \log f(x) dx - (\lambda_0 - 1) \left(\int_a^b f(x) dx - 1 \right) - \sum_{r=1}^m \lambda_r \left(\int_a^b f(x) g_r(x) dx - a_r \right),$$

حال با استفاده از لم تابع چگالی احتمال ماکزیمم آنتروپی در حالت پیوسته به صورت زیر است:

$$\begin{aligned} \frac{\partial L}{\partial f(x)} &= -1 - \log f(x) - \lambda_0 + 1 - \sum_{r=1}^m \lambda_r g_r(x) = 0, \\ \implies f(\hat{x}) &= e^{-\lambda_0 - \lambda_1 g_1(x) - \dots - \lambda_m g_m(x)} \end{aligned}$$

۲ ماکسیمم آنتروپی

یکی از جالبترین کاربردهایی که از ماکزیمم آنتروپی به دست می آید، این است که با استفاده از اصل ماکزیمم آنتروپی، هنگامی که یکی یا بیشتر از گشتاورها معلوم باشند، می توان توزیع های احتمال را به دست آورد.

۱.۲ توزیع های ماکزیمم آنتروپی پیوسته

در این بخش می خواهیم توزیع های دو متغیره مختلف آنتروپی را تحت محدودیت های مختلف روی دامنه های متفاوت به دست آوریم. همانطور که خواهیم دید خوشبختانه اغلب توزیع های مفید آماری را می توانیم با اصل ماکزیمم آنتروپی به دست آوریم. حال به بررسی این توزیع ها می پردازیم.

۱.۱.۲ توزیع های ماکزیمم آنتروپی روی بازه های خاص

-- اگر $E(\log Y_X) = \psi(q) - \psi(p)$ ، $E(\log X) = \psi(p) - \psi(p+q) + \log a$ و $E(\log Y) = \log a + \log a$ ، $E(Y^c) = ba^c$ مقادیری معلوم باشند، آنگاه تابع چگالی ماکزیمم آنتروپی برابر است با

$$f(x, y) = \frac{|c|}{abc\Gamma(bc)B(p, q)} x^{p-1} (y-x)^{q-1} y^{bc-p-q} \exp\left[-\left(\frac{y}{a}\right)^c\right], \quad 0 < x < y, \\ a, b, c, p, q > 0.$$

که به توزیع بتا-اس تی سی^۲ معروف است و در آن تابع ψ تابع دیاگاما است یعنی $\psi(x) = \frac{\partial \Gamma(x)}{\partial x} = \frac{\Gamma'(x)}{\Gamma(x)}$ -- با معلوم بودن مقادیر $E(\log Y_X) = \psi(q) - \log(a)$ ، $E(\log X) = \psi(p) - \log(a)$ و $E(Y) = \frac{p+q}{a}$ ، توزیع دارای ماکزیمم توزیع گامای دو متغیره مکی^۳ با تابع چگالی زیر است:

$$f(x, y) = \frac{a^{p+q}}{\Gamma(p)\Gamma(q)} x^{p-1} (y-x)^{q-1} e^{-ay}, \quad y > x > 0, \quad a, p, q > 0.$$

^۲ Beta - Stacy Distribution

^۳ Mckay's Bivarite Gamma Distribution

-- اگر $E(\log(Y)) = \psi(\theta_2) - \psi(\theta_1 + \theta_2 + \theta_3)$ و $E(\log(X)) = \psi(\theta_1) - \psi(\theta_1 + \theta_2 + \theta_3)$ را داشته باشیم آنگاه توزیع

$$f(x, y) = \frac{\Gamma(\theta_1 + \theta_2 + \theta_3)}{\Gamma(\theta_1)\Gamma(\theta_2)\Gamma(\theta_3)} x^{\theta_1-1} y^{\theta_2-1} (1-x-y)^{\theta_3-1}, \quad x, y \geq 0, \quad x+y \leq 1.$$

ماکسیمم آنتروپی را دارد که به عنوان توزیع بتای دو متغیره^۴ یا توزیع دریکله دو متغیره^۵ شناخته می شود.

-- هنگامی که رابطه $E\left(\log\left(1 - \frac{1-x^2-2\rho XY+Y^2}{1-\rho^2}\right)\right) = -\frac{1}{\nu+1}$ پیرسون نوع II^۶، توزیع ماکزیمم آنتروپی است که دارای تابع احتمال

$$f(x, y) = \frac{\nu+1}{\pi\sqrt{1-\rho^2}} \left[1 - \frac{1-x^2-2\rho xy+y^2}{1-\rho^2}\right]^\nu, \quad \nu > 1, \quad -1 < \rho < 1,$$

می باشد که (x, y) داخل بیضی گون $x^2 - 2\rho xy + y^2 = 1 - \rho^2$ که داخل مربع واحد است، قرار می گیرند.

-- یک مورد خاص از توزیع پیرسون نوع II، به ازای $\rho = 0$ و $b = \nu + \frac{1}{4}$ به صورت زیر است:

$$f(x, y) = \frac{\Gamma(b + \frac{1}{4})}{\Gamma(b - \frac{1}{4})} (1 - x^2 - y^2)^{b - \frac{1}{4}}, \quad b > \frac{1}{4}$$

که هر یک از توزیع های حاشیه ای یک توزیع یک متغیره بتا است که متقارن بوده و چگالی آن به صورت $f(x) = \frac{1}{B(b, \frac{1}{4})} (1 - x^2)^{b-1}$ ، $-1 < x < 1$ می باشد. حال توزیع دو متغیره مزبور با داشتن مقدار $E(\log(1 - X^2 - Y^2)) = \psi(b - \frac{1}{4}) - \psi(b + \frac{1}{4})$ توزیع ماکزیمم آنتروپی است.

-- زمانی که

$$E(\log X) = \psi(\alpha_1) - \psi(\alpha_3) \quad (۱)$$

$$E(\log Y) = \psi(\alpha_2) - \psi(\alpha_3) \quad (۲)$$

$$E(\log(1 + XY)) = \psi(\alpha_1 + \alpha_2 + \alpha_3) \quad (۳)$$

^۴ Bivariate Beta Distribution

^۵ Bivariate Dirichlet Distribution

^۶ Pearson Type II Distribution

آنگاه توزیع ماکسیمم آنتروپی، توزیع دو متغیره بتای معکوس^۷ (توزیع دو متغیره دریکله معکوس^۸ با تابع چگالی احتمال زیر است:

$$f(x, y) = \frac{\Gamma(\alpha_1 + \alpha_2 + \alpha_3)}{\Gamma(\alpha_1)\Gamma(\alpha_2)\Gamma(\alpha_3)} \frac{x^{\alpha_1-1}y^{\alpha_2-1}}{(1+x+y)^{\alpha_1+\alpha_2+\alpha_3}}$$

هنگامی که $E(\log(Y-X)) = \frac{2\gamma+1+(\log(\xi-\eta))\gamma(\gamma+1)}{\gamma(\gamma+1)}$ ، آنگاه تابع چگالی احتمال

$$f(x, y) = \gamma(\gamma+1)(\xi-\eta)^\gamma (y-x)^{-(\gamma+2)}, \quad x < \eta < \xi < y$$

که به توزیع پاره تو دو متغیره^۹ معروف است، توزیع ماکسیمم آنتروپی است.

۲.۱.۲ توزیع های ماکزیمم آنتروپی روی بازه $(-\infty, \infty) \times (-\infty, \infty)$

-- اگر $E(X) = \psi(\nu) - \psi(\alpha)$ ، $E(Y) = \psi(\nu)$ و $E(\log(1 + e^{-X} + e^{-Y})) = \psi(\nu + \alpha + \beta) - \psi(\nu)$ معلوم باشند آنگاه توزیع ماکزیمم آنتروپی توزیع دو متغیره Z ^{۱۰} با تابع چگالی احتمال زیر است:

$$f(x, y) = \frac{\Gamma(\nu + \alpha + \beta)}{\Gamma(\alpha)\Gamma(\nu)} \frac{e^{-\alpha x - \beta y}}{(1 + e^{-x} + e^{-y})^{\alpha + \beta + \nu}}$$

-- هنگامی که $E(\log(1 + \frac{X^2 + Y^2 - 2\rho XY}{m(1-\rho^2)})) = \frac{1}{N-1}$ معلوم باشد تابع چگالی ماکسیمم آنتروپی برابر است با

$$f(x, y) = \frac{N-1}{m\pi\sqrt{1-\rho^2}} \left\{ 1 + \frac{x^2 + y^2 - 2\rho xy}{m(1-\rho^2)} \right\}^{-N}, \quad N > 1, m > 0.$$

که به عنوان توزیع پیرسون نوع VII^{۱۱} شناخته می شود.

-- اگر داشته باشیم

^۷ Bivariate Inverted Beta Distribution

^۸ Bivariate Inverted Dirichlet Distribution

^۹ Bilateral Bivariate Pareto Distribution

^{۱۰} Bivariate Z Distribution

^{۱۱} Bivariate Pearson Type VII Distribution

$$E(\log(X^2 - 2\rho XY + Y^2)) = \frac{1}{s}\psi(s) + \log(1 - \rho^2) - \frac{\log r}{s} \quad (۱)$$

$$E\left(\frac{X^2 - 2\rho XY + Y^2}{1 - \rho^2}\right)^s = \frac{N}{sr} \quad (۲)$$

آنگاه توزیع ماکسیمم آنتروپی توزیع کاتز^{۱۲} با تابع چگالی احتمال زیر است:

$$f(x, y) = sr \frac{N}{s} \frac{(x^2 - 2\rho xy + y^2)}{\pi \Gamma\left(\frac{N}{s}\right) (1 - \rho^2)^{N - \frac{1}{s}}} \exp\left\{-r \left(\frac{x^2 - 2\rho xy + y^2}{1 - \rho^2}\right)^s\right\}.$$

که در این توزیع $N, r, s > 0$ و $-1 < \rho < 1$ می باشد. با جایگذاری $N = 1$ ، $s = 1$ و $r = \frac{1}{b}$ در این توزیع به توزیع نرمال دو متغیره می رسیم.

-- اگر داشته باشیم:

$$E(X^2 - 2\rho XY + Y^2) = \frac{1 - \rho^2}{a}, \quad E\left(e^{-a\left(\frac{X^2 - 2\rho XY + Y^2}{1 - \rho^2}\right)}\right) = \frac{(b + 1)e^{-b} - 1}{b(1 - e^{-b})}$$

آنگاه توزیع ماکسیمم آنتروپی، توزیع گامبل^{۱۳} است که دارای تابع چگالی احتمال زیر می باشد:

$$f(x, y) = \frac{ab(1 - \rho^2)\pi\{1 - e \exp -b\}}{-\frac{1}{b}} e^{-\frac{a(x^2 - 2\rho xy + y^2)}{1 - \rho^2}} e^{-be^{-\frac{a(x^2 - 2\rho xy + y^2)}{1 - \rho^2}}}$$

۳.۱.۲ توزیع های ماکزیمم آنتروپی روی بازه $(0, \infty) \times (0, \infty)$

-- اگر $E\left(\log\left(1 + \frac{X}{\sigma_1} + \frac{Y}{\sigma_2}\right)\right) = \frac{\alpha - 1}{\alpha(\alpha - 1)}$ ، آنگاه توزیع ماکسیمم آنتروپی توزیع پاره تو دو متغیره ماردیا^{۱۴} با تابع چگالی دو متغیره زیر است:

$$f(x, y) = \frac{\alpha(\alpha - 1)}{\sigma_1 \sigma_2} \left(1 + \frac{X}{\sigma_1} + \frac{Y}{\sigma_2}\right)^{-(\alpha + 1)}, \quad x, y > 0.$$

-- هنگامی که $E(\log(b + X + Y)) = \frac{\alpha + 2 + (\log b)(\alpha + 1)(\alpha + 2)}{(\alpha + 1)(\alpha + 2)}$ ، توزیع پاره تو دو متغیره با تابع چگالی احتمال زیر دارای ماکزیمم آنتروپی است.

$$f(x, y) = \frac{(a + 1)(a + 2)b^{a+1}}{(b + x + y)^{a+3}}, \quad x, y > 0, \quad a, b > 0.$$

^{۱۲} Kotz - type Elliptical Distribution

^{۱۳} Gumbel - Type Elliptical distribution

^{۱۴} Mardias Bivariate Pareto Distribution

-- با داشتن مقدار $E(\log(\lambda_1 X + \lambda_2 Y + b)) = 2a + 3 + (\log b)(a + 1)(a + 2)$ توزیع دو متغیره آمیخته نمایی^{۱۵} با تابع چگالی زیر ماکزیمم آنتروپی را دارد.

$$f(x, y) = \frac{\lambda_1 \lambda_2 (a + 1)(a + 2) b^{a+1}}{(\lambda_1 x + \lambda_2 y + b)^{a+3}}, \quad x, y > 0, \quad \lambda_1, \lambda_2, a, b > 0.$$

-- با داشتن محدودیت های

$$E(X) = \frac{\theta_2}{\theta_1}, \quad E(\log X) = \psi(\theta_2), \quad E(XY) = \frac{1}{\theta_3}$$

توزیع نمایی گاما دو متغیره^{۱۶} با تابع چگالی

$$f(x, y) = \frac{\theta_1^{\theta_2} \theta_3}{\Gamma(\theta_2)} x^{\theta_2} \exp\{-(\theta_1 x + \theta_3 xy)\}$$

توزیع ماکزیمم آنتروپی است.

نتیجه گیری

با استفاده از اصل ماکزیمم آنتروپی می توان هنگامی که یکی یا بیشتر از گشتاورها معلوم باشند، توزیع های احتمال را به دست آورد. هدف از تحقیق حاضر به دست آوردن توزیع ماکزیمم آنتروپی در توزیع های دو متغیره تحت محدودیت های مختلف بوده است.

مراجع

- Kagan, A. M., Linnik, Y. V. and Rao, C. R. (1973), *Characterization Problems in Mathematical Statistics*, Wiley, New York.
- Kapur, J. N. (1989), *Maximum Entropy Models in Sciences and Engineering*, New York, John Wiley.
- Shannon, C. E. (1948), *A Mathematical theory of communication*, Bell System Technical Journal, 27, 379-423.

^{۱۵} Bivariate Exponential Mixture Distribution

^{۱۶} Bivariate Gamma Exponential Distribution

- Zografos, K. and Nadarajah, S. (2005), *Expressions for Renyi and Shannon entropies for bivariate distributions*, information science, **170**, 173-189.
- Balakrishnan, N. and Lai, C.D. (2009), *Continuous bivariate distribution*. Springer Dordrecht Heidelberg London New York.
- Djafari, M. (1991), *A matlab program to calculate the maximum entropy distribution*, Proc. of the 11th Int. Maxent Workshop, Seattle, USA.
- Jaynes, E.T. (1957). *Information theory and statistical mechanics*, Physical Review, **106**, 629-630.