

## برآورد منحنی لورنتس و ضریب جینی به روش پارامتری

آزاده مجیری<sup>۱</sup>، غلامرضا محتشمی برزادران<sup>۲\*</sup>، یدا... واقعی<sup>۱</sup>

<sup>۱</sup> دانشگاه بیرجند

<sup>۲</sup> دانشگاه فردوسی مشهد

**چکیده.** منحنی لورنتس یک ابزار مهم برای اندازه‌گیری نابرابری درآمد است، شاخص‌های بسیاری بر اساس منحنی لورنتس برای اندازه‌گیری میزان نابرابری تعریف می‌شوند، ضریب جینی یکی از مهم‌ترین این شاخص‌هاست. در این مقاله ابتدا به معرفی منحنی لورنتس و ضریب جینی می‌پردازیم، سپس پارامترهای توزیع‌های احتمال درآمد را به روش ماکسیمم درستتمایی برآورد می‌کنیم. فرم‌های تابعی لورنتس را به دو روش برآورد کرده و بهترین فرم تابعی لورنتس را معرفی می‌کنیم. در نهایت بر اساس داده‌های حاصل از آمارگیری هزینه و درآمد خانوار ایران در سال ۱۳۸۴ منحنی لورنتس و ضریب جینی را برآورد می‌کنیم.

### ۱- مقدمه

همان‌طور که می‌دانیم آمار یکی از مهم‌ترین علوم کاربردی است که با سایر رشته‌های علمی از جمله اقتصاد مرتبط می‌باشد. در کشورهای عقب‌مانده و تابع نظام سرمایه‌داری، قسمت بیش‌تر درآمدها بین اقلیت مردم و قسمت کمی از آن بین اکثریت مردم تقسیم می‌شود. بر اساس این نوع توزیع غیرعادلانه‌ی درآمدها، منحنی‌ای حاصل می‌شود که برای اولین بار توسط ماکس اوتو لورنتس در سال ۱۹۰۵ معرفی شد [۷] و به منحنی لورنتس معروف است. در آمار معمولاً برای اندازه‌گیری میزان پراکندگی داده‌ها از واریانس،

---

واژگان کلیدی: برآورد؛ کمترین توان‌های دوم؛ برآورد ماکسیمم درستتمایی؛ ضریب جینی؛ فرم‌های تابعی؛ منحنی لورنتس.

دریافت: ۱۳۸۷/۱۰/۱، پذیرش: ۱۳۸۸/۱/۲۴

\* نویسنده‌ی عهده‌دار مکاتبات

انحراف معیار یا ضریب تغییرات استفاده می‌شود، ولی در اقتصاد برای اندازه‌گیری میزان پراکندگی یا نابرابری درآمد از شاخص دیگری به نام ضریب جینی استفاده می‌شود. اگرچه می‌توان منحنی لورنتس را به‌طور مستقیم از داده‌های تجربی محاسبه کرد اما برآورد پارامتری منحنی لورنتس برای داده‌های درآمد مفید و ارزنده است [۳].

حداقل دو راهبرد برای برآورد پارامتری منحنی لورنتس وجود دارد؛

۱- یک تابع چگالی احتمال مناسب برای توزیع درآمد یافته، پارامترهای آن را به‌روش مناسب برآورد کرده و با جایگذاری برآورد پارامترها در تابع منحنی لورنتس به برآورد منحنی برسیم [۱].

۲- منحنی لورنتس داده‌ها را به شکل نقطه به نقطه برآورد کرده و یک خانواده‌ی پارامتری لورنتس به آن برازش می‌دهیم [۱۰].

بنا بر این در بخش دوم منحنی لورنتس و ضریب جینی را معرفی کرده و در بخش سوم پارامترهای توزیع‌های احتمال را برآورد می‌کنیم (روش اول). در بخش چهارم به برآورد فرم‌های تابعی لورنتس پرداخته (روش دوم) و در پایان نیز نتایج تجربی داده‌های هزینه و درآمد خانوار کل کشور را بیان می‌کنیم.

## ۲- منحنی لورنتس و ضریب جینی

فرض کنید درآمد  $n$  فرد از جامعه یا نمونه را به‌صورت  $x_1, x_2, \dots, x_n$  نشان دهیم سپس درآمدها را از کوچک به بزرگ مرتب می‌کنیم و مرتب‌شده‌ی آن را به‌صورت  $x_{1:n}, x_{2:n}, \dots, x_{n:n}$  نشان می‌دهیم. تابع لورنتس با نماد  $L(\cdot)$  به‌صورت زیر تعریف می‌شود [۶].

$$(1) \quad L\left(\frac{k}{n}\right) = \frac{\sum_{i=1}^k x_{i:n}}{\sum_{i=1}^n x_{i:n}}, \quad k = 1, \dots, n$$

که  $L(0) = 0$  و  $x_{i:n}$  درآمد  $i$ امین فرد مرتب‌شده است. اگر زوج نقاط  $\left(\frac{k}{n}, L\left(\frac{k}{n}\right)\right)$  را برای مقادیر مختلف  $k$  در یک شکل رسم کنیم نمودار محدبی به وجود می‌آید که به آن منحنی لورنتس می‌گویند.

یکی از مهم‌ترین شاخص‌هایی که توسط کواردو جینی [۴] برای اندازه‌گیری میزان نابرابری معرفی شد ضریب جینی است که به صورت دو برابر ناحیه‌ی بین منحنی لورنتس و خط نیم‌ساز ربع اول تعریف می‌شود که همواره نامنفی و مقادیری بین صفر و یک را می‌گیرد. برای یک جامعه با مقادیر اندیس  $i = 1, 2, \dots, n$  عبارت زیر معرف ضریب جینی است.

$$(۲) \quad G = \frac{1}{n} \left( n + 1 - 2 \frac{\sum_{i=1}^n (n+1-i)x_{i:n}}{\sum_{i=1}^n x_{i:n}} \right)$$

مقدار ضریب جینی تجربی با استفاده از نرم افزار SPlus و از طریق برنامه‌نویسی محاسبه می‌شود. از نرم‌افزارهای دیگری مانند Stata هم می‌توانیم استفاده کنیم.

اگر برای درآمد، یک متغیر تصادفی  $X$  با تابع چگالی احتمال  $f(x)$  در نظر بگیریم باز هم می‌توانیم تابع لورنتسی برای آن تعریف کنیم. در این حالت اگر  $f(x)$  تابع چگالی احتمال درآمد جامعه، تعریف‌شده برای متغیر تصادفی نامنفی  $X$  باشد و

$$F(x) = \Pr(X \leq x) = \int_0^x f(y) dy$$

$$E(X) = \int_0^{\infty} xf(x) dx$$

منجر به  $E(X) = \int_0^1 F^{-1}(t) dt$  می‌شود (آن‌گاه  $L(u)$  به صورت زیر تعریف می‌شود).

$$(۳) \quad L(u) = \frac{1}{E(X)} \int_0^u F^{-1}(t) dt, \quad u \in [0, 1]$$

تابع لورنتس روی بازه‌ی  $[0, 1]$  پیوسته، صعودی و محدب با  $L(0) = 0$  و  $L(1) = 1$  است. اگر متغیر تصادفی  $X$  دارای تابع لورنتس  $L(u)$  باشد ضریب جینی آن به صورت زیر تعریف می‌شود.

$$(۴) \quad G = 2 \int_0^1 [u - L(u)] du = 1 - 2 \int_0^1 L(u) du$$

### ۳- برآورد منحنی لورنتس به روش ماکسیمم درستنمایی

برای یافتن توزیع مناسب داده‌های درآمد می‌بایست چند توزیع که شکلی مشابه توزیع تجربی داده‌ها دارند به داده‌ها برازش داده شود و با مقایسه‌ی آن‌ها توزیع مناسب داده‌ها را انتخاب کرد. برای این منظور لازم است با استفاده از روش‌های برآورد پارامترهای توزیع‌ها، مثل روش ماکسیمم درستنمایی، پارامترهای این توزیع‌ها را برآورد کرد. در بیش‌تر توزیع‌های متداول یا کلاسیک برآوردگر ماکسیمم درستنمایی پارامترها منحصر به فرد بوده و با مشتق‌گیری معمولی از تابع درستنمایی  $(L(\theta))$  یا تابع لگاریتم درستنمایی  $(\ln L(\theta))$  نسبت به پارامتر  $\theta$  به دست می‌آید.

تابع چگالی احتمال توزیع پاراتو با پارامترهای  $x_0$  و  $\alpha$  برابر

$$f(x) = \alpha x_0^\alpha x^{-(\alpha+1)}, \quad 0 < x_0 \leq x < \infty, \alpha > 0$$

است. برآوردگر پارامتر  $\alpha$  به روش ماکسیمم درستنمایی به صورت زیر می‌باشد.

$$\hat{\alpha} = n \left[ \sum_{i=1}^n \ln \left( \frac{X_i}{\hat{x}_0} \right) \right]^{-1}$$

با توجه به این که دامنه‌ی توزیع به  $x_0$  بستگی دارد و از طریق مشتق‌گیری معمولی مقدار  $x_0$  را نمی‌توان برآورد کرد، بنا بر این  $\hat{x}_0 = x_{(n)}$  را در نظر می‌گیریم.

تابع چگالی احتمال توزیع لگ نرمال با پارامترهای  $\mu$  و  $\alpha$  برابر

$$f(x) = \frac{1}{x \sqrt{2\pi\sigma^2}} \exp \left\{ -\frac{1}{2\sigma^2} (\ln x - \mu)^2 \right\}, \quad x > 0, \mu \in \mathbb{R}, \sigma > 0$$

است. برآوردگر پارامترهای  $\mu$  و  $\sigma^2$  به روش ماکسیمم درستنمایی به صورت زیر است.

$$\hat{\mu} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \ln X_i,$$

$$\hat{\sigma}^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (\ln X_i - \overline{\ln X})^2.$$

تابع چگالی احتمال گامای تعمیم‌یافته با پارامترهای  $\alpha$  و  $\beta$  و  $p$  برابر

$$f(x) = \frac{a}{\beta^{ap} \Gamma(p)} x^{ap-1} e^{-\left(\frac{x}{\beta}\right)^a}, \quad x > 0, a, \beta, p > 0$$

است. اگر  $a < 0$  آن گاه توزیع گامای تعمیم یافته‌ی معکوس به دست می‌آید. هرگاه  $p = 1$  توزیع گاما،  $a = -1$  توزیع گامای معکوس و  $p = 1$ ،  $a > 0$  توزیع وایبل نتیجه می‌شود.

تابع چگالی احتمال بتای تعمیم یافته‌ی نوع دوم برابر

$$f(x) = \frac{ax^{ap-1}}{b^{ap} B(p, q) \left[ 1 + \left( \frac{x}{b} \right)^a \right]^{p+q}}, \quad x > 0, a, b, p, q > 0$$

است، که در آن  $B(p, q) = \frac{\Gamma(p)\Gamma(q)}{\Gamma(p+q)}$  و  $\Gamma(\cdot)$  تابع گاماست.

هرگاه  $p = 1$  توزیع سینگ مادالا،  $q = 1$  توزیع داگم،  $p = q = 1$  توزیع فیسک،  $p = a = 1$  توزیع لوماکس و  $q = a = 1$  توزیع لوماکس معکوس به دست می‌آید. برآورد پارامترهای خانواده‌ی توزیع گاما و بتا با استفاده از مشتق‌گیری معمولی قابل محاسبه نیست و باید با روش‌های عددی محاسبه شود، که از فرمان optim در نرم افزار R استفاده می‌کنیم.

با داشتن یک مجموعه‌ی داده، هر توزیعی را که قلمرو آن بیش‌تر از دامنه‌ی تغییرات داده‌ها باشد می‌توان به آن برازش داد، ولی باید توجه داشت که همیشه هر توزیعی نمی‌تواند برازنده‌ی داده‌ها باشد. لذا اگر چند توزیع مختلف را به داده‌ها برازش دهیم برای بررسی بهترین توزیعی که به داده‌ها برازش داده می‌شود داده‌ها را به  $K$  رده ( $K = 40$ ) رده‌بندی می‌کنیم. رده‌ها به گونه‌ای انتخاب شده است که حداقل ۲۷۰ نمونه در هر رده قرار گیرد. سپس از آماره‌ی  $\chi^2$  به صورت زیر استفاده می‌کنیم.

$$\chi^2 = \sum_{k=1}^K \frac{(n_k - Np_k(\hat{\theta}))^2}{Np_k(\hat{\theta})}$$

که  $n_k$  فراوانی مشاهده شده در رده‌ی  $k$ ام،  $Np_k(\hat{\theta})$  فراوانی مورد انتظار تحت توزیع مورد نظر،  $p_k(\hat{\theta}) = F(x_k, \theta) - F(x_{k-1}, \theta)$ ، و  $x_k$  و  $x_{k-1}$  به ترتیب کران بالا و کران پایین رده‌هاست. جدول ۱ مقادیر آماره‌ی  $\chi^2$ ،  $p$ -مقدار (p-value) و

برآورد پارامترهای توزیع‌های احتمال درآمد را به‌طور خلاصه نشان می‌دهد.

جدول ۱- مقادیر آماره‌ی  $\chi^2$  دو،  $p$ -مقدار و برآورد پارامترهای توزیع‌های برآزش داده‌شده به داده‌های هزینه و درآمد خانوار کل کشور

نام توزیع	آماره‌ی $\chi^2$ دو	p-value	برآورد پارامترها
پاراتو	۶۷۱۳۹/۱۳۳	.	$\alpha = ۰/۲۷۹۳$ $x_0 = ۰/۲۴$
لگ نرمال	۲۵۳/۰۴۵۴	.	$\mu = ۲/۱۵۳۸$ $\sigma^2 = ۰/۵۹۲۵$
گامای تعمیم‌یافته	۱۰۵۹/۹۶۲	.	$a = ۰/۳۵۸۲, \beta = ۰/۰۰۸۱$ $p = ۱۲/۶۷۱۱$
گاما	۴۹۵۵/۹۹۴	.	$\beta = ۶/۸۸۳۷$ $p = ۱/۷۲۰۱$
گامای معکوس	۸۷۷/۸۴۵۵	.	$\beta = ۱۲/۳۶۷$ $p = ۱/۹۰۷۴$
وایبل	۵۴۲۴/۹۳	.	$a = ۱/۲۱۲۴$ $\beta = ۱۲/۷۵۷۹$
بتای تعمیم‌یافته‌ی نوع دوم	۴۵/۹۷۵۳	۰/۱۰۱۵	$a = ۰/۴۹۹۷, b = ۰/۵۷۰۴$ $p = ۳۳/۴۸۶, q = ۸/۹۸۸۸$
فیسک	۲۹۸/۲۰۰۲	.	$a = ۲/۲۹۷۲$ $b = ۸/۴۸۳۸$
لوماکس	۶۲۰۲/۲۷۹	.	$b = ۱۳۴/۷۰۲۷$ $q = ۱۲/۳۰۳$
لوماکس معکوس	۵۰۲۲/۳۵۵	.	$b = ۰/۲۵۴۳$ $n = ۲۶/۱۰۷۸$

با توجه به اطلاعات مربوط به جدول از میان تمامی توزیع‌هایی که به داده‌های هزینه

خانوار کل کشور برآزش داده شد توزیع بتای تعمیم یافته‌ی نوع دوم با  $p$ -مقدار  $0/1015$  در سطح خطای  $0/05$  برآزنده‌ترین توزیع برای این داده‌ها می‌باشد ولی این توزیع به علت نداشتن فرم بسته از تابع چندکی تابع لورنتس و ضریب جینی آن به‌طور صریح قابل محاسبه نمی‌باشد. با توجه به این که  $p$ -مقدار بقیه‌ی توزیع‌ها صفر است بقیه‌ی توزیع‌ها برآزنده‌ی داده‌ها نمی‌باشند، به هر حال می‌توان سراغ توزیعی رفت که کمترین مقدار آماره‌ی  $X_i$  دو را دارد. پس تابع لورنتس و ضریب جینی را برای توزیع لگ نرمال که بعد از توزیع بتای تعمیم یافته‌ی نوع دوم، کمترین مقدار آماره‌ی  $X_i$  دو را دارد محاسبه می‌کنیم. لازم به ذکر است که در مواردی که  $p$ -مقدار کمتر از  $1 \times 10^{-16}$  بوده، صفر گزارش شده است.

با استفاده از روابط (۳) و (۴) تابع لورنتس و ضریب جینی برای توزیع لگ نرمال به‌صورت زیر است.

$$L(u) = \Phi(\Phi^{-1}(u) - \sigma), \quad 0 < u < 1$$

$$G = 2\Phi\left(\frac{\sigma}{\sqrt{2}}\right) - 1 = 0/465$$

که  $\Phi(\cdot)$  نمایانگر تابع توزیع تجمعی لگ نرمال است.

#### ۴- معرفی فرم‌های تابعی لورنتس و برآورد آن‌ها

اگر تابع چگالی احتمال توزیع درآمد را داشته باشیم با استفاده از رابطه‌ی (۳) معمولاً می‌توانیم تابع لورنتس متناظر آن را به دست آوریم. ورای موضوع یادشده مدل‌های پارامتری زیادی برای تقریب منحنی‌های لورنتس تجربی پیشنهاد شده است. حال به معرفی مدل‌های پیشنهادی چوتیکاپانیچ [۲] (تابع  $L_1$ )، ارتگا و همکاران [۸] (تابع  $L_4$ )، راسچ و همکاران [۹] (تابع  $L_7$ )، سارابیا و همکاران [۱۰] (تابع  $L_4$ )، کاکوانی [۵] (تابع  $L_5$ ) و ضرایب جینی آن‌ها می‌پردازیم.

$$L_{\lambda}(u; k) = \frac{e^{ku} - 1}{e^k - 1}, \quad k > 0$$

$$G_{\lambda} = \frac{(k - \nu)e^k + (k + \nu)}{k(e^k - 1)},$$

$$L_{\nu}(u; \alpha, k) = u^{\alpha} [1 - (1-u)^k], \quad \alpha \geq 0, 0 < k \leq 1$$

$$G_{\nu} = 1 - \nu [B(\alpha + 1, 1) - B(\alpha + 1, k + 1)],$$

$$L_{\gamma}(u; k, \gamma) = [1 - (1-u)^k]^{\gamma}, \quad \gamma \geq 1, 0 < k \leq 1$$

$$G_{\gamma} = 1 - \frac{\nu}{k} B\left(\frac{1}{k}, \gamma + 1\right),$$

$$L_{\gamma}(u; k, \alpha, \gamma) = u^{\alpha} [1 - (1-u)^k]^{\gamma}, \quad \alpha \geq 0, \gamma \geq 1, 0 < k \leq 1$$

$$G_{\gamma} = 1 - \nu \sum_{i=0}^{\infty} \left[ \frac{\Gamma(i - \gamma)}{\Gamma(i + 1)\Gamma(-\gamma)} B(\alpha + 1, ki + 1) \right],$$

$$L_{\delta}(u; \alpha, \beta, \delta) = u - \alpha u^{\delta} (1-u)^{\beta}, \quad \alpha > 0, 0 < \delta \leq 1, 0 < \beta \leq 1$$

$$G_{\delta} = \nu \alpha B(\delta + 1, \beta + 1).$$

هرگاه  $\gamma = 1$  تابع  $L_{\nu}$ ،  $L_{\gamma}$  را نتیجه می‌دهد، هرگاه  $\alpha = 0$  تابع  $L_{\nu}$ ،  $L_{\gamma}$  را نتیجه می‌دهد و هرگاه  $\alpha = \delta = 1$  تابع  $L_{\nu}$ ،  $L_{\delta}$  با  $\alpha = 1$  و  $\beta = k$  را نتیجه می‌دهد. همچنین  $B(\cdot, \cdot)$  تابع بتاست.

#### ۱-۴- برآورد پارامترهای فرم‌های تابعی لورنتس به روش کمترین توان‌های دوم

اگر برای منحنی لورنتس یک فرم پارامتری در نظر بگیریم، می‌توانیم آن را با استفاده از روش کمترین توان‌های دوم برآورد کنیم، به این مفهوم که مجموعه‌ی مقادیر  $(u_1, L(u_1)), \dots, (u_n, L(u_n))$  را حساب کرده و یک تابع  $L(u; \theta)$  به داده‌ها برازش



می‌دهیم، حال باید تابع  $\sum_{i=1}^n (L(u_i) - L(u_i; \theta))^2$  بر حسب پارامترهای  $\theta$  مینیمم شود. اگر فرم پارامتری یک تابع خطی باشد پارامترهای آن به روش‌های کلاسیک و در غیر این صورت به روش‌های عددی با کامپیوتر برآورد می‌گردد. از آن‌جا که اغلب فرم‌های تابعی لورنتس پارامتری توابع غیر خطی از پارامترها است برآوردهای کمترین توان‌های دوم پارامترها با روش‌های عددی محاسبه می‌گردد. در این‌جا از فرمان nls در نرم‌افزار R استفاده می‌کنیم.

بعد از برآورد پارامترهای فرم‌های تابعی لورنتس نیاز به معیارهایی است که از روی آن‌ها بهترین فرم تابعی لورنتس را تشخیص دهیم، که از میانگین مربعات خطا (MSE) و میانگین قدرمطلق خطا (MAE) به صورت زیر استفاده می‌کنیم.

$$MSE = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (L(u_i) - L(u_i; \hat{\theta}))^2,$$

$$MAE = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n |L(u_i) - L(u_i; \hat{\theta})|,$$

که  $L(u_i)$  منحنی لورنتس تجربی و  $L(u; \hat{\theta})$  منحنی لورنتس برازش شده است. هرچه مقادیر MSE و MAE کمتر باشد نشان‌دهنده‌ی بهتر بودن فرم تابعی لورنتس است. جدول ۲ برآورد پارامترهای فرم‌های تابعی لورنتس به روش کمترین توان‌های دوم، میانگین مربعات خطا، میانگین قدر مطلق خطا و ضریب جینی را نشان می‌دهد.

با توجه به جدول ۲ فرم تابعی پیشنهادی راسچ و همکاران (ردیف سوم جدول) با داشتن کمترین مقدار میانگین مربعات خطا و میانگین قدر مطلق خطای به ترتیب ۰/۰۰۰۰۰۰۷ و ۰/۰۰۲۱، بهترین فرم تابعی است. لازم به ذکر است که فرم تابعی پیشنهادی ساریا (ردیف چهارم جدول) با مقدار  $\alpha = 0$  فرم تابعی پیشنهادی راسچ را نتیجه می‌دهد. همچنین با مقایسه‌ی مقادیر ضرایب جینی فرم‌های تابعی لورنتس با مقدار ضریب جینی تجربی که توسط رابطه‌ی (۲) محاسبه شده و برابر ۰/۴۳۱۸ است مشاهده می‌شود که مقدار ضریب جینی برآورد شده‌ی فرم‌های تابعی مختلف تفاوت چندانی ندارند و حدود ۰/۴۳ هستند.

جدول ۲- برآورد پارامترهای فرمهای تابعی لورنتس به دادههای هزینه و درآمد خانوار کل کشور به روش حداقل مربعات

ردیف	برآورد پارامترها	میانگین مربعات خطا	میانگین قدرمطلق خطا	ضریب جینی
۱	$k = ۲/۹۱۷$	$۰/۰۰۰۸۹$	$۰/۰۲۲۵$	$۰/۴۲۸۷$
۲	$\alpha = ۰/۵۰۶, k = ۰/۵۲۸$	$۰/۰۰۰۰۲$	$۰/۰۰۳۸$	$۰/۴۳۴۲$
۳	$k = ۰/۶۱۲, \gamma = ۱/۴۴۴$	$۰/۰۰۰۰۰۷$	$۰/۰۰۲۱$	$۰/۴۳۳۴$
۴	$\alpha = ۰, k = ۰/۶۱۲, \gamma = ۱/۴۴۴$	$۰/۰۰۰۰۰۷$	$۰/۰۰۲۱$	$۰/۴۳۳۴$
۵	$\alpha = ۰/۸۱۲, \beta = ۰/۵۰۲, \delta = ۱$	$۰/۰۰۰۰۰۹$	$۰/۰۰۲۲$	$۰/۴۳۲۱$

## ۲-۴- برآورد پارامترهای فرمهای تابعی لورنتس به روش ماکسیمم درستنمایی

روش دیگر برآورد پارامترهای فرمهای تابعی لورنتس به این صورت است که ابتدا دادهها را به  $K$  رده، ردهبندی می‌کنیم. بنا بر این توزیع درآمد دادهها به شکل  $(u_k, L(u_k))$ ،  $k = ۱, \dots, K$  می‌باشد. در نظر می‌گیریم سهم درآمد برابر  $Q_k = L(u_k, \theta) - L(u_{k-1}, \theta)$  متغیرهای تصادفی با میانگین زیر باشند.

$$(۵) \quad E(Q_k) = L(u_k, \theta) - L(u_{k-1}, \theta),$$

که بردار  $Q = (Q_1, \dots, Q_K)'$  از توزیع دریکله با تابع چگالی احتمال زیر تولید شده است.

$$(۶) \quad Q \sim f(q | \alpha) = \frac{\Gamma(\alpha_1 + \dots + \alpha_K)}{\Gamma(\alpha_1) \dots \Gamma(\alpha_K)} q_1^{\alpha_1 - 1} \dots q_K^{\alpha_K - 1},$$

که  $\alpha = (\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_K)'$  پارامترهای تابع چگالی دریکله و  $\Gamma(\cdot)$  تابع گاما است. همچنین در نظر می‌گیریم  $\alpha$  تابعی از پارامترهای منحنی است و  $\alpha_i = \lambda [L(u_i; \theta) - L(u_{i-1}; \theta)]$  که  $\lambda$  پارامتر اضافی است. این تعریف برای  $\alpha_i$  قابل قبول است زیرا امید ریاضی تابع توزیع دریکله برابر است با

$$\begin{aligned} E(Q_k) &= \frac{\alpha_k}{\alpha_1 + \dots + \alpha_K} \\ &= \frac{\lambda [L(u_k, \theta) - L(u_{k-1}, \theta)]}{\lambda \sum_{k=1}^K [L(u_k, \theta) - L(u_{k-1}, \theta)]} \\ &= L(u_k, \theta) - L(u_{k-1}, \theta), \end{aligned}$$

که این برابر رابطه‌ی (۵) است. با استفاده از روابط (۵) و (۶) تابع چگالی احتمال برای  $Q$  به صورت زیر است.

$$f(q | \phi) = \Gamma(\lambda) \prod_{k=1}^K \frac{q_k^{\lambda [L(u_k, \theta) - L(u_{k-1}, \theta)] - 1}}{\Gamma(\lambda [L(u_k, \theta) - L(u_{k-1}, \theta)])}$$

برآورد ماکسیمم درست‌نمایی برای  $\phi = (\theta', \lambda)'$  بر مبنای ماکسیمم ساختن تابع  $\ln$  که به صورت زیر است به دست می‌آید [۳].

$$\begin{aligned} \ln[f(q | \phi)] &= \ln \Gamma(\lambda) + \sum_{k=1}^K (\lambda [L(u_k, \theta) - L(u_{k-1}, \theta)] - 1) \times \ln q_k \\ (7) \quad &\quad - \sum_{k=1}^K \ln \Gamma(\lambda [L(u_k, \theta) - L(u_{k-1}, \theta)]) \end{aligned}$$

با قرار دادن فرم‌های تابعی لورنتس در رابطه‌ی (۷) و استفاده از روش‌های عددی، برآورد ماکسیمم درست‌نمایی پارامترهای فرم‌های تابعی به دست می‌آید. جدول ۳ برآورد پارامترهای فرم‌های تابعی لورنتس به روش ماکسیمم درست‌نمایی، میانگین مربعات خطا، میانگین قدر مطلق خطا و ضریب جینی را نشان می‌دهد.

جدول ۳- برآورد پارامترهای فرم‌های تابعی لورنتس به داده‌های هزینه و درآمد خانوار کل کشور به روش ماکسیمم درست‌نمایی

ردیف	برآورد پارامترها	میانگین مربعات خطا	میانگین قدر مطلق خطا	ضریب جینی
۱	$k = 0/308$	0/4276	0/1903	0/0513
۲	$\alpha = 0/347, k = 0/56$	0/0096	0/0271	0/3779
۳	$k = 0/616, \gamma = 1/315$	0/0075	0/0243	0/3833
۴	$\alpha = 0/0008, k = 0/6, \gamma = 1/253$	0/00115	0/0304	0/3711
۵	$\alpha = 0/732, \beta = 0/526, \delta = 1$	0/00082	0/0261	0/3798

با توجه به جدول ۳ فرم تابعی پیشنهادی راسچ و همکاران (ردیف سوم جدول (تابع  $L_3$ )) با داشتن کمترین مقدار میانگین مربعات خطا و میانگین قدر مطلق خطا به ترتیب 0/00075 و 0/0243 بهترین فرم تابعی است.

## ۵- نتیجه‌گیری

با توجه به نتایج ذکر شده برانده‌ترین توزیع برای داده‌ها توزیع بتای تعمیم‌یافته‌ی نوع دوم است و به‌طور کلی بهترین فرم تابعی لورنتس فرم تابعی پیشنهادی راسچ و همکاران (تابع  $L_3$ ) است.

اگر برای مقایسه‌ی دو روش برآورد ذکر شده برای فرم‌های تابعی از معیار  $I = \sum_{k=1}^K q_k \ln\left(\frac{q_k}{\hat{q}_k}\right)$  استفاده کنیم نتایج به‌صورت زیر می‌باشد.

روش برآورد پارامترهای فرم‌های تابعی	تابع $L_1$	تابع $L_2$	تابع $L_3$	تابع $L_4$	تابع $L_5$
روش حداقل مربعات	0/0406	0/003	0/001	0/001	0/0021
روش ماکسیمم درست‌نمایی	0/275	0/0064	0/0047	0/0076	0/0063

بنا بر این روش برآورد کمترین توان‌های دوم با داشتن کمترین مقدار  $I$  در کلیه‌ی فرم‌های تابعی لورنتس بهترین روش است. همچنین از این معیار برای بهتر بودن فرم

تابعی لورنتس می‌توان استفاده کرد، همان‌طور که ملاحظه می‌شود تابع  $L_p$  در هر دو روش برآورد کمترین مقدار  $I$  را داراست و نتایج همانند نتایجی است که با معیار  $MSE$  به دست آمد.

با توجه به حجم بسیار زیاد نمونه و این که در کوتاه‌مدت (دو یا سه سال) شاخص‌های اقتصادی مانند ضریب جینی ممکن است تغییرات محسوسی داشته باشند در صورت موجود بودن داده‌های سال‌های ۱۳۸۵ تا ۱۳۸۷، می‌توان منحنی لورنتس را برای این سال‌ها نیز برآورد نموده و ضریب جینی متناظر آن‌ها را برآورد کرد.

### سپاس‌گزاری

نویسنده‌ی اول این مقاله از حمایت پژوهشکده‌ی آمار و نویسنده‌ی دوم از حمایت قطب داده‌های ترتیبی و فضایی دانشگاه فردوسی مشهد تشکر می‌نمایند.

### مرجع‌ها

- [1] Bandourian, R.; McDonald, J.B.; Turley, R.S. (2002). *A comparison of parametric models of income distribution across countries and over time*. Luxembourg income study working paper. Dept. of Economics, No. 305.
- [2] Chotikapanich, D. (1993). *A comparison of alternative functional forms for the Lorenz curve*. Economics Letters, 41, 129-138.
- [3] Chotikapanich, D.; Griffiths, W.E. (2002). *Estimating Lorenz curves a Dirichlet distribution*. Journal of Business and Economics Statistics, 20, 290-295.
- [4] Gini, C. (1912). *Variabilita' e mutabilita, studio Economicogiuridici*. Universita di Cagliari Anno III, Parte 2a, reprinted in C. 211-382.
- [5] Kakwani, N.C. (1980). *On a class of poverty measures*. Econometrica, 48, 437-446.
- [6] Kleiber, C.; Kotz, S. (2003). *Statistical size distributions in economics and actuarial sciences*. John Wiley.
- [7] Lorenz, M.O. (1905). *Method of measuring the concentration of wealth*. Journal of the American Statistical Association, 9, 209-219.
- [8] Ortega, P.; Fernandez, M.A.; Lodoux, M.; Garcia, A. (1991). *A new functional form for estimating the Lorenz curve*. Review of Income and Wealth, 37,

447-452.

- [9] Rasche, R.H.; Gaffney, J.; Koo, A.; Obst, N. (1980). *Functional forms for estimating the Lorenz curve*. *Econometrica*. Vol. 48, No. 4, 1061-1062.
- [10] Sarabia, J.M; Castillo, E.; Slottje, D.J. (1999). *An ordered family of Lorenz curves*. *Journal of Econometrics*, 91, 43-60.

#### آزاده مجیری

دانشجوی فوق لیسانس آمار

استان خراسان جنوبی، بیرجند، کیلومتر ۵ جاده‌ی زاهدان، دانشگاه بیرجند، دانشکده‌ی علوم، گروه آمار.

پیام‌نگار: a.mojiri2008@gmail.com

#### غلامرضا محتشمی برزادران

دانشیار آمار

مشهد، میدان آزادی، دانشگاه فردوسی مشهد، دانشکده‌ی علوم ریاضی، گروه آمار.

پیام‌نگار: gmb1334@yahoo.com

#### یدا... واقعی

استادیار آمار

استان خراسان جنوبی، بیرجند، کیلومتر ۵ جاده‌ی زاهدان، دانشگاه بیرجند، دانشکده‌ی علوم، گروه آمار.

پیام‌نگار: ywaghei@yahoo.com