

## رویکرد عملی برآورد عرضه و تقاضا در بازار با استفاده از متغیرهای نسبی، ضریبی و رگرسیونی و نمونه گیری دو مرحله ای

سید جمال الدین موسوی مشهدی<sup>۱</sup> و وحید رضامیرایی<sup>۲</sup>

۱ دانشجوی دکتری مدیریت بازاریابی

۲ استاد مدیریت بازاریابی دانشگاه آزاد واحد تهران مرکز

### چکیده

در برآورد و پیش بینی بازار در بسیاری از مواقع سعی می کنیم تا با استفاده از یک متغیر کمکی، میزان اطلاع فیشر را در خصوص پارامتر مجهول مورد علاقه در جامعه افزایش دهیم تا دقت برآورد آن پارامتر افزایش یابد. فرض اساسی در این حالت اینست که اطلاعات جامعه در خصوص متغیر کمکی ( $X$ ) در اختیار است. لیکن در مسائل عملی معمولاً اینگونه نیست و اطلاعات مورد اشاره، خود نیز مجهول هستند. روش متداول در اینگونه موارد استفاده از نمونه گیری دو مرحله ای می باشد. در این روش با استفاده از یک نمونه اولیه، پارامتر مجهول متغیر کمکی ( $X$ ) برآورد می شود. سپس با بهره گیری از نمونه ثانویه، برآورد پارامتر مجهول متغیر وابسته ( $Y$ ) با استفاده از اطلاعات بدست آمده متغیر کمکی ( $X$ )، صورت می پذیرد. در این حالت بسته به نوع رابطه همبستگی بین متغیر کمکی و وابسته، از برآوردهای رگرسیونی، ضریبی و نسبتی استفاده می شود. آماردانان برای حل این مشکل از تکنیک دیگری نیز استفاده می کنند. گاهی ضمن استفاده از روش نمونه گیری دو مرحله ای، متغیر کمکی دیگری را نیز در حل مسئله دخالت می دهند (که در مقاله ای دیگر بررسی خواهیم نمود). در نمونه اولیه، با استفاده از متغیر کمکی ثانویه ( $Z$ )، پارامتر مجهول متغیر کمکی اولیه ( $X$ ) برآورد می شود. سپس در نمونه ثانویه با بهره گیری از اطلاعات تولید شده، به برآورد پارامتر مجهول متغیر وابسته ( $Y$ ) اقدام می کنند. در این تکنیک همبستگی بین متغیر کمکی ثانویه ( $Z$ ) و متغیر کمکی اولیه ( $X$ ) قوی می باشد. در حالیکه همبستگی بین متغیر وابسته ( $Y$ ) و متغیر کمکی ثانویه ( $Z$ ) بسیار ضعیف است. با کمک این تکنیک برآوردهای مختلفی به دنیای مدیریت از جمله بازرگانی و بویژه در بازاریابی و پیش بینی بازار، پیش بینی رفتار مصرف کننده، سنجش نگرش خریدار، جایگاه محصول و ... معرفی شدند که مدیریت را در پیش بینی عرضه و تقاضا کمک نموده و در تدوین استراتژی های مناسب یاری می دهند. تفاوت این برآوردها در روش استفاده از اطلاعات متغیر(های) کمکی در برآورد پارامترهای مجهول متغیر کمکی اولیه ( $X$ ) و متغیر وابسته ( $Y$ ) می باشد. در این مقاله با استفاده از نمونه گیری دو مرحله ای، ضمن بررسی شرایط استفاده از هر برآوردها و ارائه نمونه، به مقایسه این برآوردها نیز می پردازیم.

واژگان کلیدی: کارایی مقاطع - بهینگی پاراتو - کنترل وزن - واحد تصمیم گیرنده .

## مقدمه

همواره تلاش می کنیم که به سود بیشتری دست یابیم و جایگاه ممتازتری را در بازار به خود اختصاص دهیم. تولید کالا و خدمات در زمان مناسب، با حجم مناسب، شیوه توزیع مناسب، قیمت مناسب و ... از مهمترین موضوعات مورد علاقه مدیریت بازاریابی می باشد تا با تدوین به موقع استراتژی و برنامه عملیاتی، خود را در بین رقبا حفظ و به سطح بالاتری و ارتقاء دهد. از این رو، زمان بعنوان مهمترین عامل در تصمیم گیری نقش کلیدی دارد. از سوی دیگر، تصمیم گیری بر پایه اطلاعات درست می تواند نتایج درست را به همراه داشته باشد. تصمیم گیری از روی اطلاعات ناقص و نادرست نه تنها باعث بروز اشتباه خواهد شد بلکه فرصت ها و زمان را به یک تهدید تبدیل می کند. از این رو پیش بینی عوامل بازار و پیامدهای تصمیمات مدیریت از اهمیت ویژه ای برخوردار می باشد.

استفاده از متغیرهای کمکی (که البته فرض بر آن است که اطلاعات آنان در اختیار است) بهترین ابزار برای پیش بینی عوامل بازار می باشد. با استفاده از رابطه بین متغیر کمکی و متغیر وابسته به پیش بینی متغیر وابسته از طریق اطلاعات متغیر کمکی می پردازیم. از این رو، داشتن متغیر کمکی که بیشترین اطلاعات فیشر را نسبت به متغیر وابسته در خود دارد، هدف مهم تلقی می شود. بسته به اینکه رابطه بین متغیر کمکی مثبت یا منفی باشد و این رابطه چقدر قوی و یا ضعیف باشد، از برآوردگرهای نسبتی، ضربی و یا رگرسیونی استفاده می کنیم. پارامترهای متغیر کمکی که انتظار داریم مشخص باشد عبارتند از:

$$\mu_x = \bar{X} = \frac{1}{N} \sum_{m=1}^N X_m \quad \text{میانگین جامعه}$$

$$S_x^2 = \frac{1}{N-1} \sum_{i=1}^N (X_i - \bar{X})^2 \quad \text{واریانس جامعه}$$

$$C_x = \frac{S_x}{\bar{X}} \quad \text{ضریب تغییرات}$$

## برآوردگر نسبتی:

هدف اصلی در استفاده از اطلاعات کمکی، برآورد پارامترهای مربوط به صفت اصلی  $Y$  در جامعه به کمک نمونه تصادفی ساده

بدون جایگذاری  $(x_1, y_1), (x_2, y_2), \dots, (x_n, y_n)$  می باشد. اکنون فرض کنید  $\bar{X} = \frac{1}{N} \sum_{m=1}^N X_m$  و  $\bar{Y} = \frac{1}{N} \sum_{m=1}^N Y_m$ ، در

این صورت پارامتر  $R$  بصورت زیر تعریف می شود:

$$R = \frac{\sum_{m=1}^N Y_m}{\sum_{m=1}^N X_m} = \frac{Y}{X} = \frac{\bar{Y}}{\bar{X}} \quad \text{نسبت دو صفت در جامعه}$$

بطور مثال اگر  $Y_i$  مصرف برنج و  $X_i$  تعداد افراد خانوارها باشد، آنگاه  $R$  متوسط مصرف برنج هر فرد در جامعه می باشد. اکنون برآوردگرهای زیر را تعریف می کنیم:

$$\hat{R} = \frac{\sum_{i=1}^n y_i}{\sum_{i=1}^n x_i} = \frac{y}{x} = \frac{\bar{y}}{\bar{x}} \quad \text{برآورد نسبت دو صفت در جامعه}$$

$$y_R = RX = N \bar{y}_R$$

برآورد نسبتی مقدار کل جامعه

$$\bar{y}_R = \frac{\bar{y}}{\bar{x}} \bar{X} = \hat{R} \bar{X}$$

برآورد نسبتی میانگین جامعه

بدیهی است که  $\hat{R}$  متغییری تصادفی است که با تغییر نمونه‌های به حجم  $n$  تغییر می‌کند. اگر مقادیر هر دو صفت مثبت باشد بطور تقریبی می‌توان گفت که وقتی در نمونه‌گیری تصادفی ساده، برآوردگر نسبتی بر برآوردگر معمولی برتری دارد که:

$$C > \frac{1}{2} \quad (\text{و یا بطور معادل وقتی که: } \rho > \frac{C_x}{2C_y})$$

بنابراین گاهی حتی وقتی ارتباط کامل بین دو صفت  $X$  و  $Y$  برقرار باشد بازهم برآوردگر نسبتی خوب نخواهد بود. با بررسی دقیق‌تر مشخص می‌گردد که حتی اگر همبستگی کامل بین دو متغییر برقرار باشد که داشته باشیم:  $Y_i = a + bX_i$   $i=1, \dots, N$  هنگامی برآوردگر نسبتی نامناسب است که مقدار  $a$  بزرگ باشد و این بدین معنی است که خط رگرسیون از مبدا بسیار دور است.

### برآوردگر ضربی:

برای حالتی که همبستگی بین  $X$  و  $Y$  منفی است، مورتی Murthy روش برآورد دیگری را که به روش ضربی مشهور است پیشنهاد نمود. در واقع در این روش میانگین جامعه با استفاده از برآوردگر:

$$\bar{y}_P = \frac{\bar{y}}{\bar{x}} \bar{x}$$

برآورد می‌شود. چون در برآوردگر نسبتی از نسبت  $\frac{\bar{y}}{\bar{x}}$  استفاده می‌شد آن را برآوردگر نسبتی می‌نامیدیم، ولی اکنون از حاصلضرب  $\bar{y} \cdot \bar{x}$  استفاده می‌کنیم و لذا آن را برآوردگر ضربی می‌نامیم. چنانچه حجم نمونه، مقدار بزرگی باشد اریبی برآوردگر ضربی ناچیز می‌گردد. بنابراین بطور تقریبی می‌توان گفت:  $MSE(\bar{y}_P) \cong Var(\bar{y}_P)$ . اما در مقام مقایسه با برآوردگر رگرسیونی، اگر مقادیر هر دو صفت مثبت و دارای همبستگی منفی باشند در اینصورت با در نظر گرفتن تقریب فوق،  $Var(\bar{y}_{RG}) \leq Var(\bar{y}_P)$  و نامساوی به تساوی تبدیل می‌شود اگر خط رگرسیون جامعه از مبدا بگذرد. و در مقام مقایسه با نمونه‌گیری تصادفی ساده، وقتی برآوردگرهای ضربی بر برآوردگرهای معمولی برتری دارد که:  $C < -\frac{1}{2}$  (و یا بطور معادل وقتی که:  $\rho < -\frac{C_x}{2C_y}$ ) و همانند برآوردگر نسبتی، اگر همبستگی کامل بین دو صفت  $X$  و  $Y$  برقرار باشد هنگامی برآوردگر ضربی نامناسب است که مقدار  $a$  بزرگ باشد و این بدین معنی است که خط رگرسیون از مبدا بسیار دور است.

### برآوردگر رگرسیونی:

اگر خط رگرسیون  $Y$  نسبت به  $X$  را برای کل افراد جامعه بصورت  $Y = a + bX$  فرض نماییم در واقع این خط مکان هندسی نقاطی به طول  $X_m = x_i$  و عرض  $Y_m = E(y_i | X_m = x_i)$  که در آن  $m=1, \dots, N$  می‌باشد. بنابراین می‌توان نوشت:

$$y_i = a + bx_i + \varepsilon_i \quad i=1, \dots, N$$

توزیع متغییر تصادفی  $\varepsilon$ ، با فرض بزرگ بودن  $N$ ، نرمال با میانگین صفر و واریانس  $\sigma^2$  فرض می‌شود. در معادله بالا ضرایب  $a$  و  $b$  مجهولند. که این ضرایب با دو روش حداقل کردن توان دوم خطا و روش ماکسیمم درست‌نمایی برآورد می‌شوند. برآورد

این ضرایب به روش کمترین مربعات به صورت  $(\hat{a} = \bar{y} - \hat{b}\bar{x} \ \& \ \hat{b} = \frac{S_{xy}}{S_x^2})$  بوده و برآوردگر رگرسیونی میانگین جامعه بصورت

$$\bar{y}_{RG} = \bar{y} + \frac{S_{xy}}{S_x^2} (\bar{X} - \bar{x}) \quad \text{و واریانس} \quad \text{Var}(\bar{y}_{RG}) \cong \frac{1-f}{n} S_y^2 (1-\rho^2) \quad \text{که} \quad \rho = \frac{S_{xy}}{S_x S_y} \quad \text{می باشد.}$$

رابطه بین واریانس برآوردگر تصادفی ساده و ورگرسیونی  $(\text{Var}(\bar{y}_{RG}) \leq \text{Var}(\bar{y}))$  و نامساوی به تساوی تبدیل می شود هرگاه  $\rho = 0$ . همچنین رابطه بین واریانس برآوردگر نسبتی با رگرسیونی  $\text{Var}(\bar{y}_{RG}) \leq \text{Var}(\bar{y}_R)$  می باشد و نامساوی به مساوی تبدیل می شود اگر خط رگرسیون جامعه از مبدا بگذرد. و همانگونه که بیان شد، رابطه بین برآوردگر ضریبی با برآوردگر رگرسیونی

$$\text{Var}(\bar{y}_{RG}) \leq \text{Var}(\bar{y}_p),$$

و نامساوی به تساوی تبدیل می شود اگر خط رگرسیون جامعه از مبدا بگذرد.

### واقعیت عملی

در تمامی این برآوردگرها فرض اساسی بر در اختیار بودن اطلاعات سرشماری  $X$  می باشد. اما در عمل ممکن است اطلاعات سرشماری متغیر  $X$  در اختیار نباشد. در این حالت روش دیگری مورد بررسی قرار گرفته است. استراتژی مورد نظر در این حالت بهره گیری از نمونه گیری دو مرحله ای است که در هر مرحله اساس نمونه گیری بر نمونه گیری تصادفی ساده بنا شده است. در این استراتژی ما سعی می کنیم که به حل مشکل به شیوه های مختلف بپردازیم. دو روش در این استراتژی مورد توجه و ارزیابی می باشد. روش اول استفاده از یک متغیر کمکی و روش دوم استفاده از دو متغیر کمکی است.

در روش اول، ابتدا نمونه ای به حجم  $n'$  از جامعه انتخاب می کنیم. با استفاده از اطلاعات این نمونه پارامترهای جامعه  $X$  را برآورد می کنیم. سپس نمونه ای دیگر به حجم  $n < n'$  از جامعه انتخاب می کنیم و با این نمونه ثانویه، به کمک روش های رگرسیونی، نسبتی و ضریبی به برآورد پارامترهای متغیر اصلی  $(Y)$  می پردازیم. لیکن در روش دوم، از متغیر دیگری که به آن متغیر کمکی ثانویه خواهیم گفت، استفاده می کنیم. این متغیر دارای همبستگی شدید با متغیر کمکی اولیه می باشد. لیکن همبستگی متغیر کمکی ثانویه با متغیر اصلی بسیار ضعیف است. در این روش، اطلاعات  $Z$  (متغیر کمکی دوم) در اختیار است و با استفاده از نمونه اولیه به برآورد پارامترهای  $X$  می پردازیم. در نمونه دوم نیز با بدست آوردن برآورد پارامترهای  $X$  در مرحله قبل و اطلاعات متغیر  $Z$ ، به برآورد پارامترهای متغیر اصلی خواهیم پرداخت.

### نمونه گیری دومرحله ای با استفاده از یک متغیر کمکی

همانطور که گفته شد، در این حالت ابتدا از جامعه مورد بررسی،  $U$ ، نمونه ای تصادفی به حجم  $n'$  انتخاب می کنیم. به کمک این نمونه، میانگین متغیر  $X$  جامعه را برآورد می کنیم. این نمونه را  $S' \subset U$  می نامیم. برآوردگر مورد استفاده با توجه به تعاریف نظریه نمونه گیری و خاصیت نارایی بصورت  $\hat{\mu}_X = \bar{X}'$  می باشد. با برآورد میانگین جامعه متغیر کمکی  $X$ ، اکنون شرایط برآورد میانگین جامعه متغیر اصلی را فراهم می سازیم. برای این منظور نمونه ای دیگر به حجم  $n$  از نمونه اولیه انتخاب می کنیم و آن را  $S \subset S'$  می نامیم. اکنون نمونه ثانویه شرایط استفاده از برآوردگرهای نسبتی، رگرسیونی و ضریبی را دارد. برای

$$\text{سادگی در عملیات محاسباتی متغیرهای زیر را تعریف می کنیم:} \quad \theta_1 = \left(\frac{1}{n} - \frac{1}{N}\right) \quad \theta_2 = \left(\frac{1}{n'} - \frac{1}{N}\right) \quad \theta_3 = \left(\frac{1}{n} - \frac{1}{n'}\right)$$

### برآوردگر رگرسیون دومرحله ای:

همانگونه که بیان شد، در برآورد رگرسیونی فرض مبتنی بر این است که میانگین متغیر کمکی در جامعه یعنی  $\bar{X}_N$  معلوم است. اما می دانیم در بسیاری از کاربردها، ممکن است که این میانگین مشخص نباشد. اگر چنین نباشد یعنی  $\bar{X}_N$  مشخص نباشد، در این حالت ابتدا یک نمونه تصادفی به حجم  $n'$  می گیریم و بر اساس این نمونه استخراج شده  $\bar{X}_N$  را برآورد می کنیم که

$\hat{\mu}_x = \bar{x}'$  برآوردگر آن می باشد. سپس نمونه ای دیگر به حجم  $n$  از نمونه اول استخراج می کنیم و مقادیر متناظر صفت کمکی را مشخص می کنیم. لازم به تذکر است که در این روش برای کاهش هزینه ها نمونه به حجم  $n$  را از نمونه اول به حجم  $n'$  انتخاب می کنیم. بنابراین برآوردگر رگرسیونی در این حالت:

$$t_1 = \bar{y} + b_{yx}(\bar{x}' - \bar{x})$$

می باشد که یک برآوردگر ناریب است.

**مثال:** می خواهیم میانگین میزان تولید محصول چغندر قند را برآورد کنیم. متغیر کمکی مورد استفاده، مساحت زمین زیر کشت این محصول است. اما مساحت کل زمین های زیر کشت در اختیار نمی باشد. بنابراین در این پژوهش، با استفاده از نمونه گیری دو مرحله ای، مساحت زیر کشت را برآورد می کنیم و سپس میزان محصول را برآورد می کنیم. بنابراین داریم:

$Y$  میزان تولید محصول چغندر قند

$X$  مساحت زیر کشت چغندر قند

داده های اولیه میزان تولید چغندر قند در سال ۱۳۸۳ (نمونه اولیه - ۷۷ مشاهده)

مساحت مزرعه	مساحت زیر	میزان تولید	مساحت مزرعه	مساحت زیر	میزان تولید	مساحت مزرعه	مساحت زیر	میزان تولید
7	3	90	8	2	90	50	18	263
8	2	90	6	3	90	100	7	154
6	3	90	8	3	95	20	1	20
8	3	95	8	3	100	30	5	200
8	3	100	5	2	50	4	1	50
5	2	50	5	1	70	30	9	350
5	1	70	5	2	50	16	10	400
5	2	50	5	2	50	5	1	70
5	2	50	5	2	52	8	3	90
5	2	52	5	1	70	5	2	50
10	4	120	8	3	90	5	1	70
7	3	90	5	2	50	10	4	120
8	2	90	5	1	70	7	3	90
6	3	90	50	18	263	8	2	90
8	3	95	100	7	154	6	3	90
8	3	100	20	1	20	8	3	95
5	2	50	30	5	200	8	3	100
5	1	70	30	9	350	5	2	50
5	2	50	16	10	400	5	1	70
5	2	50	5	1	70	5	2	50
5	2	52	8	3	90	5	2	50
5	1	70	5	2	50	5	2	52
8	3	90	5	1	70	10	4	120
5	2	50	10	4	120	7	3	90
5	2	50	5	2	50	5	2	50
10	4	120	4	3	90	5	2	200

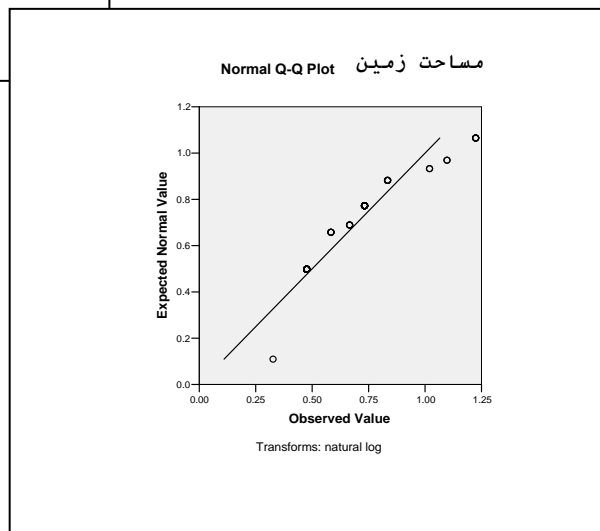
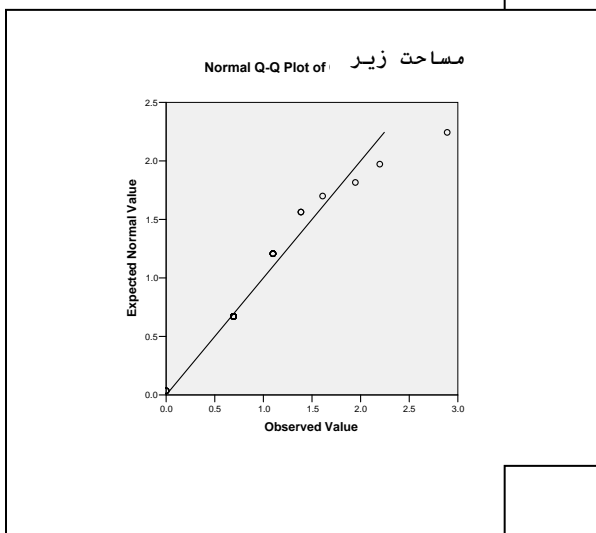
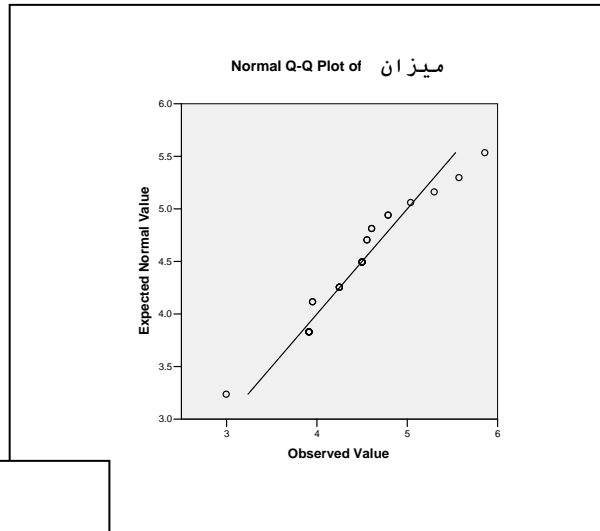
لگاریتم داده های میزان تولید چغندر قند در سال ۱۳۸۳ (نمونه اولیه - ۷۷ مشاهده)

میزان تولید	مساحت زیر کشت	مساحت مزرعه	میزان تولید	مساحت زیر کشت	مساحت مزرعه	میزان تولید	مساحت زیر کشت	مساحت مزرعه
5.57	2.89	3.91	4.61	1.10	2.08	3.91	.69	1.61
5.04	1.95	4.61	3.91	.69	1.61	4.25	.00	1.61
3.00	.00	3.00	4.25	.00	1.61	3.91	.69	1.61
5.30	1.61	3.40	3.91	.69	1.61	3.91	.69	1.61
3.91	.00	1.39	3.91	.69	1.61	3.95	.69	1.61
5.86	2.20	3.40	3.95	.69	1.61	4.79	1.39	2.30
5.99	2.30	2.77	4.25	.00	1.61	4.50	1.10	1.95
4.25	.00	1.61	4.50	1.10	2.08	4.50	.69	2.08
4.50	1.10	2.08	3.91	.69	1.61	4.50	1.10	1.79
3.91	.69	1.61	4.25	.00	1.61	4.55	1.10	2.08
4.25	.00	1.61	5.57	2.89	3.91	4.61	1.10	2.08
4.79	1.39	2.30	5.04	1.95	4.61	3.91	.69	1.61
4.50	1.10	1.95	3.00	.00	3.00	4.25	.00	1.61
4.50	.69	2.08	5.30	1.61	3.40	3.91	.69	1.61
4.50	1.10	1.79	5.86	2.20	3.40	3.91	.69	1.61
4.55	1.10	2.08	5.99	2.30	2.77	3.95	.69	1.61
4.61	1.10	2.08	4.25	.00	1.61	4.25	.00	1.61
3.91	.69	1.61	4.50	1.10	2.08	4.50	1.10	2.08
4.25	.00	1.61	3.91	.69	1.61	3.91	.69	1.61
3.91	.69	1.61	4.25	.00	1.61	4.25	.00	1.61
3.91	.69	1.61	4.79	1.39	2.30	4.79	1.39	2.30
3.95	.69	1.61	4.50	1.10	1.95	5.30	1.61	3.40
4.79	1.39	2.30	4.50	.69	2.08	3.91	.69	1.61
4.50	1.10	1.95	4.50	1.10	1.79	3.91	.69	1.61
4.50	.69	2.08	4.55	1.10	2.08			
4.50	1.10	1.79	4.61	1.10	2.08			

بعد از بررسی داده ها و تست Q-Qplot (نمودار صفحه بعد)، از داده های تغییر یافته که لگاریتم داده های اولیه می باشند، استفاده می کنیم. بنابراین با بهره گیری از برآوردگر رگرسیونی دو مرحله ای داریم:

$\bar{y}$	$S_y^2$	$\bar{x}'$	$\bar{x}$	$S_x^2$	$C_y$	$C_x$	$\theta_1$	$\theta_2$	$\theta_3$
4.3858	0.309	0.9146	0.9257	.407	0.126	0.691	0.024	0.006	0.018
$b_{yx}$	$\rho_{yx}$								
0.707	0.811								

لازم به توضیح است که حجم جامعه ۱۴۴، نمونه اولیه ۷۷ و نمونه ثانویه ۳۲ در نظر گرفته شده است. بنابراین می توان به سادگی مقدار عددی  $t_1$  را بدست آورد. لذا داریم:



$$t_1 = \bar{y} + b_{yx}(\bar{x}' - \bar{x}) = 4.3858 + 0.707(0.9146 - 0.9257)$$

$$\Rightarrow t_1 = 4.3779$$

اکنون میانگین مربع خطا برای  $t_1$  به شرح زیر می باشد:

$$\hat{V}(t_1) = (4.3779)^2 (0.126)^2 [0.024(1 - 0.811^2) + 0.006 \times 0.811^2] = 0.0037$$

کارایی این برآوردگر نسبت به تصادفی ساده بصورت زیر است:

$$\frac{V(\bar{y})}{MSE(t_1)} \times 100 = \frac{0.0075}{0.0037} \times 100 = 202.7$$

در این مثال، بجای بهره از برآوردگر رگرسیونی از برآوردگر نسبتی استفاده می کنیم. لیکن لازم به یادآوری است که، هنگامی برآوردگر نسبتی نامناسب است که مقدار  $a$  بزرگ باشد و این بدین معنی است که خط رگرسیون از مبدا بسیار دور است. به بیان دیگر هنگامی برآوردگر نسبتی نامناسب است که خط رگرسیون از مبدا مختصات دور باشد. لیکن برآوردگر رگرسیونی در صورت وجود ارتباط خطی شدید همواره مناسب است و به فاصله خط رگرسیون از مبدا بستگی ندارند. اکنون با توجه به آنچه در بخش قبل بیان شد داریم:

$\bar{y}$	$S_y^2$	$\frac{y'}{x}$	$\bar{x}$	$S_x^2$	$C_y$	$C_x$	$\theta_1$	$\theta_2$	$\theta_3$
4.3858	0.309	0.9146	0.9257	.407	0.126	0.691	0.024	0.006	0.018
$b_{yx}$	$\rho_{yx}$								
0.707	0.811								

بنابراین داریم:

$$t_2 = (4.3858) \frac{0.9146}{0.9257} = 4.3332$$

و میانگین مربع خطای آن بصورت:

$$MSE(t_2) = (4.3332)^2 [0.006 \times 0.126^2 + 0.018(0.126^2 - 2 \times 0.811 \times 0.691 \times 0.126 + 0.691^2)]$$

$$\Rightarrow MSE(t_2) = 0.120$$

کارایی این برآوردگر نسبت به تصادفی ساده بصورت زیر است:

$$\frac{V(\bar{y})}{MSE(t_2)} \times 100 = \frac{0.0075}{0.1208} \times 100 = 6.208$$

لازم به توضیح است که به دلیل بزرگ بودن فاصله خط رگرسیون از مبدا مختصات (بزرگ بودن  $a$ )، این برآوردگر کارایی چندانی از خود نسبت به برآوردگر تصادفی ساده نشان نمی دهد.



مراجع:

[1] Dulal Chandra Roy (2003). A Regression-type estimator in two-phase sampling using two auxiliary variables. Pak J. Statist. Vol 19(3). PP. 281-290.

[2] Singh, P. and Ruiz Espejo, M. (2003). On Linear regression and ratio – Product estimation of a finite population mean. Royal statistical Society, 52, part 1, PP.59-67

[3] دکتر عمیدی : نظریه نمونه گیری و کاربردهای آن