

معرفی چند برآوردگر در آمارگیری‌های نمونه‌ای چندچارچوبی

ماریا رهبر

مرکز آمار ایران

چکیده. در این مقاله چندین برآوردگر برای آمارهی مجموع یک صفت در آمارگیری‌های مبتنی بر دو چارچوب، معرفی و مقایسه شده‌اند. نتایج حاصل از حالت دوچارچوبی، قابل تعمیم به حالت چندچارچوبی است.

۱- مقدمه

چارچوب آماری یا فهرست واحدهای آمارگیری، یکی از مهم‌ترین ارکان اجرای یک طرح آمارگیری نمونه‌ای است. در صورت وجود مشکلاتی نظیر عدم پوشش کامل واحدهای جامعه‌ی آماری و وجود واحدهای آمارگیری تکراری، خطای برآورد پارامترها افزایش پیدا می‌کند. یکی از راه‌های مقابله با خطاهای چارچوبی، استفاده از دو یا چند چارچوب آماری مناسب است. موارد زیر از جمله‌ی حالت‌هایی هستند که استفاده از دو یا چند چارچوب آماری در آن‌ها توصیه می‌شود:

- گاهی ممکن است یک چارچوب آماری، تمامی واحدهای جامعه‌ی مورد مطالعه را پوشش ندهد، اما امکان دست‌یابی به پوشش کامل، با تلفیقی از دو یا چند چارچوب غیرکامل، وجود داشته باشد. در چنین حالتی می‌توان به‌منظور تأمین پوشش کامل، به‌طور همزمان از چند چارچوب استفاده کرد.

- گاهی نیز ممکن است یک چارچوب آماری، پوشش مناسب را فراهم کند، اما چارچوب ناقص دیگری موجود باشد که هزینه‌ی آمارگیری از آن، نسبت به چارچوب کامل، کمتر باشد. بدین ترتیب می‌توان با هزینه‌ای ثابت، اندازه‌ی نمونه را افزایش داد.
- تغییرپذیری بسیار زیاد صفت یا صفات مورد بررسی در جامعه‌ی مورد مطالعه، در صورتی که از نمونه‌گیری طبقه‌بندی استفاده نشود، منجر به چولگی شدید می‌گردد. لذا چنانچه بتوان فهرستی از واحدهای آمارگیری با صفت یا صفات مورد نظر را تهیه کرد، با تلفیق دو چارچوب ناحیه‌ای (area frame) و فهرستی (list frame) می‌توان کارایی برآوردگر را بالاتر برد.
- معمولاً چارچوب‌های فهرستی با گذشت زمان، به‌سرعت تغییر می‌کنند و منبعی برای بروز خطاهای غیر نمونه‌گیری می‌شوند، اما چارچوب‌های ناحیه‌ای از پایداری بیش‌تری برخوردارند. لذا با تلفیق یک چارچوب فهرستی و یک چارچوب ناحیه‌ای می‌توان از مزایای هر دو بهره برد.

شاید بتوان گفت برای اولین بار، در سال ۱۹۴۹ دو چارچوب ناحیه‌ای و فهرستی همزمان در آمارگیری از فروشگاه‌های خرده‌فروشی، توسط دفتر سرشماری آمریکا مورد استفاده قرار گرفت. بعدها نحوه‌ی استفاده از این روش توسط هارتلی [۳] بهبود یافت و به برآورد پارامترها به‌روش خاصی که اساساً خود وی بنیان‌گذار آن بود، توجه خاصی مبذول شد.

اخیراً استفاده از آمارگیری‌های دوچارچوبی، که یکی از چارچوب‌ها را فهرست شماره‌ی تلفن خانوارها و دیگری را یک چارچوب ناحیه‌ای تشکیل می‌دهد، در برخی کشورها مرسوم شده است. به‌علاوه، استفاده از آمارگیری‌های دوچارچوبی، جایگاه خاصی را در بسیاری از طرح‌های آمارگیری کشاورزی به دست آورده و اخیراً سازمان خواربار و کشاورزی ملل متحد (فائو) [۱] استفاده از آن را در طرح‌های آمارگیری کشاورزی توصیه کرده است.

در این مقاله به معرفی و مقایسه‌ی چند برآوردگر برای مجموع صفت پرداخته می‌شود. برای معرفی این برآوردگرها دو حالت مختلف در نظر گرفته می‌شود، ولی پیش از

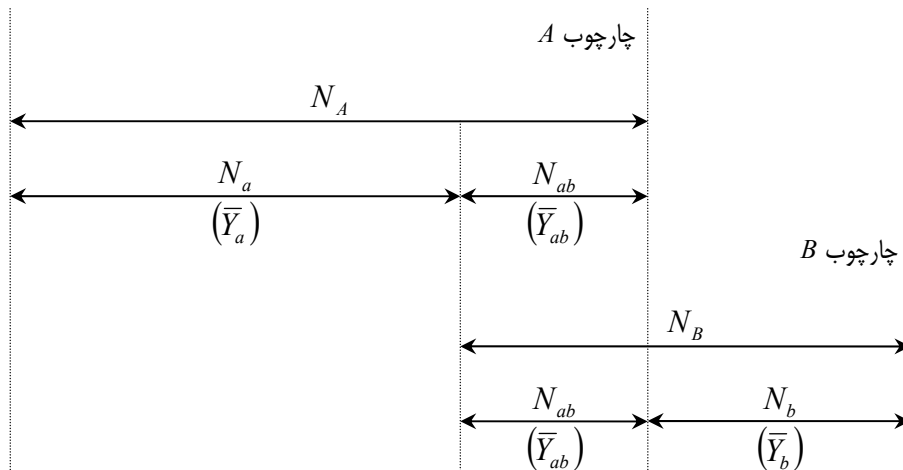
آن، اصول کلی و نمادهای مورد استفاده توضیح داده می‌شود.

۲- اصول کلی و نمادها

ابتدا فارغ از در نظر گرفتن حالتی خاص، اصول و نمادهای مورد استفاده در این مقاله توضیح داده می‌شود. دو چارچوب A و B را در نظر بگیرید که از هر یک، نمونه‌ای استخراج شده است. برای این دو چارچوب، فرض‌های زیر را در نظر می‌گیریم:

- هر واحد آماری جامعه‌ی مورد مطالعه، دست کم به یکی از دو چارچوب تعلق دارد؛
- امکان تعیین تعلق یا عدم تعلق هر واحد نمونه به یک چارچوب وجود دارد.

با در نظر گرفتن دو فرض فوق می‌توان واحدهای نمونه را به سه حوزه تقسیم کرد: حوزه‌ی a که شامل واحدهای آماری چارچوب A است و نه B ، حوزه‌ی b که شامل واحدهای آماری چارچوب B است و نه A ، و حوزه‌ی ab که شامل واحدهای مشترک در هر دو چارچوب A و B است. جدول ۱ نمادهای به کار گرفته شده در این مقاله را نشان می‌دهد، که در آن، n'_{ab} و n''_{ab} اندازه‌ی زیرنمونه‌هایی را نشان می‌دهند که هر



شکل ۱- نمادهای به کار گرفته شده برای طرح‌های آمارگیری دوچارچوبی

جدول ۱- نمادهای به کار گرفته شده برای طرح‌های آمارگیری دوچارچوبی

حوزه			چارچوب		
ab	b	a	B	A	
N_{ab}	N_b	N_a	N_B	N_A	اندازه‌ی جامعه
n''_{ab} و n'_{ab}	n_b	n_a	n_B	n_A	اندازه‌ی نمونه
Y_{ab}	Y_b	Y_a	Y_B	Y_A	مجموع در جامعه
y''_{ab} و y'_{ab}	y_b	N_a	y_B	y_A	مجموع در نمونه
\bar{Y}_{ab}	\bar{Y}_b	\bar{Y}_a	\bar{Y}_B	\bar{Y}_A	میانگین جامعه
\bar{y}''_{ab} و \bar{y}'_{ab}	\bar{y}_b	\bar{y}_a	\bar{y}_B	\bar{y}_A	میانگین نمونه
			C_B	C_A	هزینه‌ی نمونه‌گیری هر واحد آماری

یک به ترتیب در نمونه‌ی حاصل از چارچوب A و چارچوب B که درون حوزه‌ی مشترک ab هستند، قرار می‌گیرند. میانگین متناظر با این زیرنمونه‌ها با \bar{y}'_{ab} و \bar{y}''_{ab} نمایش داده می‌شود. نمادهای جدول ۱ را می‌توان به صورت شکل ۱ نیز نمایش داد.

تغییر متغیر زیر را برای هر یک از دو چارچوب A و B در نظر می‌گیریم. در چارچوب A ،

$$u_i = \begin{cases} y_i, & \text{اگر } i \text{ امین واحد، متعلق به حوزه‌ی } a \text{ باشد} \\ py_i, & \text{اگر } i \text{ امین واحد، متعلق به حوزه‌ی } ab \text{ باشد} \end{cases}$$

و در چارچوب B ،

$$u_i = \begin{cases} y_i, & \text{اگر } i \text{ امین واحد، متعلق به حوزه‌ی } b \text{ باشد} \\ qy_i, & \text{اگر } i \text{ امین واحد، متعلق به حوزه‌ی } ab \text{ باشد} \end{cases}$$

p و q دو عدد ثابت هستند به طوری که $p + q = 1$. با تغییر متغیر فوق، دو چارچوب A و B به دو طبقه‌ی جدا از هم، هر یک با اندازه‌های N_A و N_B تبدیل می‌شوند و به این ترتیب، مجموع y_i ها (Y) در جامعه‌ای با تعداد $N = N_a + N_b + N_{ab}$ ، برابر است با مجموع u_i ها (U) در جامعه‌ای با تعداد $N^* = N_a + N_b + N_{ab}$ ؛ یعنی،

$$(۱) \quad Y = Y_a + Y_{ab} + Y_b = Y_a + pY_{ab} + qY_{ab} + Y_b = U.$$

استفاده از تغییر متغیر فوق، ابتکار جالبی بود که ابتدا هارتلی آن را ارائه کرد و سپس توسط دیگران مورد استفاده قرار گرفت. چنان‌که قبلاً اشاره شد، برای برآورد مجموع، دو حالت در نظر گرفته شده است: حالت اول، وقتی که اندازه‌ی حوزه‌ها معلوم است، و حالت دوم، وقتی که اندازه‌ی حوزه‌ها نامعلوم است.

۳- برآورد مجموع در حالتی که N_a و N_b و N_{ab} معلوم هستند

در این حالت، چنان‌چه هر یک از حوزه‌های (a) ، (ab) و نیز (b) و (ab) را به‌عنوان طبقات پسین (post strata) در نظر بگیریم، برآورد مجموع با استفاده از روش طبقه‌بندی پسین و نیز در نظر گرفتن شیوه‌ی نمونه‌گیری تصادفی ساده به‌صورت زیر خواهد بود:

$$(۲) \quad \hat{Y}_H = N_a \bar{y}_a + N_{ab} (p\bar{y}'_{ab} + q\bar{y}''_{ab}) + N_b \bar{y}_b,$$

که واریانس آن عبارت است از:

$$\text{var}(\hat{Y}_H) = N_a^2 \text{var}(\bar{y}_a) + N_{ab}^2 p^2 \text{var}(\bar{y}'_{ab}) + N_{ab}^2 q^2 \text{var}(\bar{y}''_{ab}) + N_b^2 \text{var}(\bar{y}_b).$$

با صرف‌نظر کردن از FPC (ضریب تصحیح جامعه‌ی متناهی) و نیز آگاهی از این نکته که واریانس برآوردگر مجموع در طبقه‌بندی پسین، با واریانس برآوردگر مجموع در نمونه‌گیری طبقه‌بندی با تخصیص متناسب تقریباً یکسان است، خواهیم داشت:

$$(۳) \quad \text{var}(\hat{Y}_H) = \frac{N_A^2}{n_A} \{ \sigma_a^2 (\frac{N_a}{n_A} \alpha) + p^2 \sigma_{ab}^2 \alpha \} + \frac{N_B^2}{n_B} \{ \sigma_b^2 (\frac{N_b}{n_B} \beta) + q^2 \sigma_{ab}^2 \beta \},$$

که در آن، σ_a^2 و σ_b^2 و σ_{ab}^2 ، به‌ترتیب واریانس جامعه برای حوزه‌های a و b و ab هستند، و نیز

$$\beta = \frac{N_{ab}}{N_B} \quad \text{و} \quad \alpha = \frac{N_{ab}}{N_A}$$

به‌ترتیب نشان‌دهنده‌ی نسبت اندازه‌ی حوزه‌ی مشترک به اندازه‌ی چارچوب A و B می‌باشند.

با در نظر گرفتن عامل هزینه به صورت تابع خطی ساده‌ی

$$(۴) \quad c = c_A n_A + c_B n_B,$$

رابطه‌ی (۳) که تابعی از p و n_A و n_B است، با توجه به محدودیت (۴) مینیمم می‌شود. با استفاده از ضرایب نامعین لاگرانژ برای پیدا کردن مقدار بهینه‌ی p ، معادله‌ی زیر به دست می‌آید:

$$(۵) \quad \frac{c_A p}{c_B q} = \frac{\sigma_a^2(\hat{\alpha}) + p \sigma_{ab}^2 \alpha}{\sigma_b^2(\hat{\beta}) + q \sigma_{ab}^2 \beta}$$

و به همین ترتیب، کسر نمونه‌گیری بهینه عبارت است از:

$$(۶) \quad \frac{n_A}{N_A} = c \left\{ \frac{(\sigma_a^2(\hat{\alpha}) + p \sigma_{ab}^2 \alpha)}{c_A} \right\}^{-1},$$

$$\frac{n_B}{N_B} = c \left\{ \frac{(\sigma_b^2(\hat{\beta}) + q \sigma_{ab}^2 \beta)}{c_B} \right\}^{-1}.$$

لوند [۴] برای ارائه‌ی برآورد مجموع، طرفین رابطه‌ی (۳) را نسبت به p و q مشتق‌گیری کرد و روابط زیر را به دست آورد:

$$(۷) \quad q_{opt} = \frac{\beta n_B}{\alpha n_A + \beta n_B} \quad \text{و} \quad p_{opt} = \frac{\alpha n_A}{\alpha n_A + \beta n_B}$$

به این ترتیب، ملاحظه می‌شود که مقدار بهینه‌ی p ، عبارت است از نسبت امید ریاضی n'_{ab} به امید ریاضی $n'_{ab} + n''_{ab}$. اساس استدلال‌های هارتلی، بدون توجه به تصادفی بودن توزیع n_A و n_B درون حوزه‌هاست؛ در حالی که لوند، تصادفی بودن n'_{ab} و n''_{ab} را اساس کار خود قرار داده است. رابطه‌ی (۳) را می‌توان با استفاده از قضیه‌ی شرطی کردن، به صورت زیر نوشت:

$$(۸) \quad \text{var}(\hat{Y}) = E\{\text{var}(\hat{Y}|n'_{ab}, n''_{ab})\} + \text{var}\{E(\hat{Y}|n'_{ab}, n''_{ab})\},$$

که شرط (n'_{ab}, n''_{ab}) ، بیان‌کننده‌ی تعداد نمونه‌ی واقعی به دست آمده در حوزه‌ی ab

است. \hat{Y} برآوردگری ناریب برای Y است؛ لذا مقدار جمله‌ی دوم طرف راست رابطه، معادل صفر است. مجدداً با صرف‌نظر کردن از FPC خواهیم داشت:

$$(9) \quad \text{var}(\hat{Y}|n'_{ab}, n''_{ab}) = \frac{N_a}{n_a} \sigma_a^2 + p \frac{N_{ab}}{n'_{ab}} \sigma_{ab}^2 + (1-p) \frac{N_{ab}}{n''_{ab}} \sigma_{ab}^2 + \frac{N_b}{n_b} \sigma_b^2.$$

با مینیمم کردن رابطه‌ی (۹) نسبت به p ، مقدار بهینه‌ی p عبارت است از:

$$(10) \quad p_{opt} = \frac{n'_{ab}}{n'_{ab} + n''_{ab}}.$$

به این ترتیب، ملاحظه می‌شود که مقدار بهینه‌ی p ، کسری است مبتنی بر نمونه‌های انتخاب‌شده از دو چارچوب A و B که در حوزه‌ی مشترک ab قرار گرفته‌اند. لوند با جایگذاری p_{opt} به دست‌آمده از رابطه‌ی (۱۰) در رابطه‌ی (۲)، برآوردگر زیر را برای مجموع ارائه کرد:

$$(11) \quad \hat{Y}_L = N_a \bar{y}_a + N_{ab} \bar{y}_{ab} + N_b \bar{y}_b,$$

که در آن،

$$\bar{y}_{ab} = \frac{n'_{ab} \bar{y}'_{ab} + n''_{ab} \bar{y}''_{ab}}{n'_{ab} + n''_{ab}}.$$

با کمی دقت، ملاحظه می‌شود که برآوردگر لوند، همان برآوردگر هارتلی است که در آن به جای p و q ، مقدار بهینه‌ی آن‌ها قرار گرفته است. واریانس برآوردگر یاد شده عبارت است از

$$(12) \quad \text{var}(\hat{Y}_L) = \frac{N_A}{n_A} (\alpha) \sigma_a^2 + \frac{N_A N_B \alpha \beta}{\alpha n_A + \beta n_B} \sigma_{ab}^2 + \frac{N_B}{n_B} (\beta) \sigma_b^2.$$

از مقایسه‌ی روابط (۳) و (۱۲) نتیجه می‌شود که همواره $\text{var}(\hat{Y}_H) \geq \text{var}(\hat{Y}_L)$. لذا برآوردگر لوند، کاراتر از برآوردگر هارتلی است.

۴- برآورد مجموع در حالتی که N_a و N_b و N_{ab} نامعلوم باشند

در حالتی که N_a و N_b و N_{ab} نامعلوم باشند، هارتلی [۳] از فرمول‌های معمول در نمونه‌گیری طبقه‌بندی شده برای متغیر U در هر یک از طبقات استفاده کرده است. بنا بر این، برآوردگر $U = Y$ عبارت است از

$$(۱۳) \quad \hat{Y}_H = \frac{N_A}{n_A} \{y_a + p y'_{ab}\} + \frac{N_B}{n_B} \{y_b + q y''_{ab}\},$$

که واریانس آن برابر است با

$$(۱۴) \quad \text{var}(\hat{Y}_H) = \frac{N_A}{n_A} \left\{ (\hat{\alpha}) \sigma_a + p \sigma_{ab} \alpha + \alpha (\hat{\alpha}) (\bar{Y}_a - p \bar{Y}_{ab}) \right\} \\ + \frac{N_B}{n_B} \left\{ (\hat{\beta}) \sigma_B + q \sigma_{ab} \beta + \beta (\hat{\beta}) (\bar{Y}_b - q \bar{Y}_{ab}) \right\}$$

اما لوند، برآوردگر (۱۱) را به‌عنوان نقطه‌ی شروع برای حالتی که N_a و N_b و N_{ab} نامعلوم اند، در نظر گرفته است. از آن‌جا که اندازه‌ی حوزه‌ها نامعلوم است، با استفاده از اندازه‌ی نمونه و مقادیر معلوم N_A و N_B ، اندازه‌ی آن‌ها برآورد می‌شود. لذا از

$$N_B \left(\frac{n_b}{n_B} \right) \quad \text{و} \quad N_A \left(\frac{n_a}{n_A} \right)$$

به‌عنوان برآوردگرهایی نارایب برای N_a و N_b ، و از

$$N_B \left(\frac{n''_{ab}}{n_B} \right) \quad \text{و} \quad N_A \left(\frac{n'_{ab}}{n_A} \right)$$

به‌عنوان برآوردگرهایی نارایب برای N_{ab} استفاده می‌شود. با اختصاص وزن‌های w و \hat{w} به هر یک از دو برآوردگر اخیر و جایگذاری برآوردگرهای فوق در رابطه‌ی (۱۱)، برآوردگر نارایب برای مجموع به دست می‌آید:

$$(۱۵) \quad \hat{Y}_L = \frac{N_A}{n_A} n_a \bar{y}_a + \left[\frac{N_A}{n_A} n'_{ab} w + \frac{N_B}{n_B} n''_{ab} (\hat{w}) \right] \bar{y}_{ab} + \frac{N_B}{n_B} n_b \bar{y}_b,$$

که در آن، \bar{y}_{ab} میانگین تمامی واحدهای انتخاب شده از حوزه‌ی مشترک است. واریانس برآوردگر فوق عبارت است از

$$\begin{aligned} \text{var}(\hat{Y}_L) = & \frac{N_A}{n_A} (\hat{\alpha}) \sigma_a + \frac{N_A N_B \alpha \beta}{\alpha n_A + \beta n_B} \sigma_{ab} \\ & + \frac{N_B}{n_B} (\hat{\beta}) \sigma_B + \frac{N_A (\hat{\alpha}) \alpha}{n_A} (\bar{Y}_a - w \bar{Y}_{ab}) \\ & + \frac{N_B (\hat{\beta}) \beta}{n_B} [\bar{Y}_b - (\hat{w}) \bar{Y}_{ab}] \end{aligned} \quad (۱۶)$$

دو جمله‌ی آخر سمت راست، نشان دهنده‌ی افزایش واریانس در حالتی می‌باشند که N_a و N_b و N_{ab} نامعلوم‌اند.

رابطه‌ی (۱۶) به‌عنوان تابعی از w و n_A و N_B باید نسبت به تابع هزینه‌ی (۴) مینیمم شود. به این ترتیب،

$$w_{opt} = \frac{\frac{N_A (\hat{\alpha})}{n_A} \bar{Y}_a + \frac{N_B (\hat{\beta})}{n_B} (\bar{Y}_{ab} - \bar{Y}_b)}{\left[\frac{N_A (\hat{\alpha})}{n_A} + \frac{N_B (\hat{\beta})}{n_B} \right] \bar{Y}_{ab}}, \quad (۱۷)$$

اما چون عملاً N_a و N_b و N_{ab} نامعلوم‌اند، باید از برآورد w_{opt} استفاده شود؛ یعنی به‌جای N_a ، N_b ، N_{ab} ، \bar{Y}_a ، \bar{Y}_b ، و \bar{Y}_{ab} از برآوردهای‌شان استفاده می‌شود. بدین ترتیب،

$$\hat{w} = \frac{\frac{N_A n_a}{n_A} \bar{y}_a + \frac{N_B n_b}{n_B} (\bar{y}_{ab} - \bar{y}_b)}{\left(\frac{N_A n_A}{n_A} + \frac{N_B n_B}{n_B} \right) \bar{y}_{ab}}. \quad (۱۸)$$

برآوردگر ارائه شده توسط لوند از لحاظ محاسباتی ساده‌تر است. همچنین می‌توان ثابت کرد که کارایی برآوردگر (۱۵)، همواره بزرگ‌تر از کارایی برآوردگر پیشنهاد شده توسط

هارتلی، یا برابر با آن است.

حال به برآوردگر دیگری برای مجموع می‌پردازیم که توسط فولر و بورمایستر [۲] پیشنهاد شده است. به‌منظور برآورد مجموع، ابتدا برای N_{ab} یک برآوردگر ارائه شده است. برآوردگری که هارتلی برای N_{ab} پیشنهاد کرد به‌صورت زیر است:

$$(۱۹) \quad \hat{N}_{ab} = \frac{pn'_{ab}N_A}{n_A} + \frac{qn''_{ab}N_B}{n_B}$$

با واریانس

$$(۲۰) \quad \text{var}(\hat{N}_{ab,H}) = p^2 f_A^{-2} \text{var}(n'_{ab}) + q^2 f_B^{-2} \text{var}(n''_{ab}),$$

که f_A و f_B به‌ترتیب، کسرهای نمونه‌گیری در چارچوب‌های A و B هستند، و n'_{ab} و n''_{ab} ، متغیرهای تصادفی با توزیع فوق هندسی. از آن‌جا که

$$n'_{ab} \sim HG(N_A, N_{ab}, n_A), \quad \text{var}(n'_{ab}) = \frac{(N_A - n_A)N_{ab}N_a n_A}{(N_A - 1)N_A^2},$$

$$n''_{ab} \sim HG(N_B, N_{ab}, n_B), \quad \text{var}(n''_{ab}) = \frac{(N_B - n_B)N_{ab}N_b n_B}{(N_B - 1)N_B^2},$$

داریم:

$$(۲۱) \quad \text{var}(\hat{N}_{ab,H}) = p^2 f_A^{-2} \left[\frac{(N_A - n_A)N_{ab}N_a n_A}{(N_A - 1)N_A^2} \right] + q^2 f_B^{-2} \left[\frac{(N_B - n_B)N_{ab}N_b n_B}{(N_B - 1)N_B^2} \right].$$

با مشتق‌گیری طرفین رابطه‌ی (۲۱) نسبت به p و ساده کردن آن، مقدار بهینه‌ی زیر برای p به دست می‌آید:

$$(۲۲) \quad p_{opt} = \frac{n_A N_b g_B}{n_A N_b g_B + n_B N_a g_A},$$

که در آن

$$g_B = \frac{N_B - n_B}{N_B - \bar{c}} \quad \text{و} \quad g_A = \frac{N_A - n_A}{N_A - \bar{c}}$$

با جایگذاری p_{opt} در رابطه‌ی (۲۰)، واریانس بهینه‌ی \hat{N}_{ab} عبارت است از:

$$(۲۳) \quad \text{var}_{opt}(\hat{N}_{ab,H}) = \frac{N_{ab} N_a N_b g_A g_B}{n_A N_b g_B + n_B N_a g_A}.$$

با جایگذاری رابطه‌ی (۲۲) در (۱۹)، معادله‌ی درجه دومی از \hat{N}_{ab} به صورت زیر به دست می‌آید:

$$(۲۴) \quad [n_A g_B + n_B g_A] \hat{N}_{ab,s}^2 + [n'_{ab} g_B + n''_{ab} g_A] N_A N_B - [n_A N_B g_B + n_B N_A g_A + n'_{ab} N_A g_B + n''_{ab} N_B g_A] \hat{N}_{ab,s} = 0,$$

که ریشه‌های آن همواره حقیقی‌اند و بزرگ‌ترین ریشه‌ی آن نیز همواره بزرگ‌تر از مینیمم N_A و N_B یا برابر با آن است. کوچک‌ترین ریشه نیز همواره در فاصله‌ی بین صفر و مینیمم N_A و N_B قرار می‌گیرد. بنا بر این، کوچک‌ترین ریشه را به عنوان برآورد N_{ab} در نظر می‌گیریم. شایان ذکر است که برآوردگر (۱۹) بر خلاف برآوردگر اخیر، همواره در دامنه‌ی مقادیر قابل قبول برای N_{ab} قرار نمی‌گیرد. خواص نمونه‌ی بزرگ برای \hat{N}_{ab} در قضیه‌ی زیر ارائه شده است.

فولر و بورمایستر [۲] نشان دادند که دنباله‌ی برآوردگرهای $\hat{N}_{ab,s}$ ، تعریف‌شده در رابطه‌ی (۲۴)، در روابط زیر صدق می‌کند:

$$\text{var}(\hat{N}_{ab,s}) = \frac{N_{ab} N_a N_b g_A g_B}{n_A N_b g_B + n_B N_a g_A} + o\left(\frac{1}{n}\right)$$

$$E(\hat{N}_{ab,s}) = N_{ab} + o\left(\frac{1}{n}\right).$$

بنا بر این، واریانس $\hat{N}_{ab,s}$ همان واریانس حدی برآوردگر خطی (۱۹) است که در آن از وزن‌های بهینه استفاده شده است. منظور از $o(1)$ وقتی که $x \rightarrow \bar{c}$ ، عبارت است از تابعی از x مانند $g(x)$ با شرط

$$\lim_{x \rightarrow \infty} \frac{g(x)}{x} = 0.$$

حال به توضیح برآوردگر برای مجموع جامعه می‌پردازیم. می‌دانیم که

$$E(\bar{y}_a | n_a, n'_{ab}, n''_{ab}, n_b) = \bar{Y}_a.$$

به شرط استفاده از $\hat{N}_{ab,s}$ به جای N_{ab} ، برآوردگر زیر برای مجموع در نظر گرفته می‌شود:

$$(۲۵) \quad \hat{Y}_s = (N_A - \hat{N}_{ab,s})\bar{y}_a + \hat{N}_{ab,s}\bar{y}_{ab,s} + (N_B - \hat{N}_{ab,s})\bar{y}_b,$$

که در آن

$$\bar{y}_{ab,s} = w\bar{y}'_{ab} + (1-w)\bar{y}''_{ab}$$

و

$$w = \frac{n'_{ab}(f_B)}{n'_{ab}(f_B) + n''_{ab}(f_A)}.$$

w به گونه‌ای انتخاب شده است که واریانس $\bar{y}_{ab,s}$ را مینیمم کند.

$$\begin{aligned} \text{var}(\hat{Y}_s) &= N_a (f_A - f_B) S_a^2 + [(f_B) f_A + (f_A) f_B] (f_A) (f_B) N_{ab} S_{ab}^2 \\ &+ N_b (f_B - f_A) S_b^2 + (\bar{Y}_{ab} - \bar{Y}_a - \bar{Y}_b)^2 \frac{N_{ab} N_a N_b g_A g_B}{n_A N_b g_B + n_B N_a g_A} + o\left(\frac{1}{N}\right) \end{aligned}$$

و

$$E(\hat{Y}_s) = Y + o\left(\frac{1}{N}\right),$$

که در آن

$$S_a^2 = \frac{1}{N_a} \sum_{i=1}^{N_a} (y_{ai} - \bar{y}_a)^2,$$

$$S_b^2 = \frac{1}{N_b} \sum_{i=1}^{N_b} (y_{bi} - \bar{y}_b)^2,$$

$$S_{ab}^2 = \frac{1}{N_{ab} - 1} \sum_{i=1}^{N_{ab}} (y_{abi} - \bar{y}_{ab})^2.$$

اگر \hat{w} به دست آمده در رابطه‌ی (۱۸) که لوند به عنوان بروردگری برای w ی بهینه ارائه کرده بود، به جای \hat{Y}_s در رابطه‌ی (۲۵) قرار داده شود، بروردگری مشابه \hat{Y}_s به دست می‌آید، با این تفاوت که اریبی آن از رتبه‌ی $o\left(\frac{1}{n}\right)$ است؛ در حالی که اریبی بروردگر لوند، $o\left(\frac{1}{n}\right)$ بود. به علاوه، بروردگر \bar{Y}_{ab} که در \hat{Y}_s به کار رفته است، در نمونه‌گیری بدون جایگذاری، کاراتر از آن بروردگر \bar{Y}_{ab} می‌باشد که در \hat{Y}_L (رابطه‌ی (۱۵)) مورد استفاده قرار گرفته است. همچنین فرم خطی رابطه‌ی (۲۵) در نمونه‌گیری‌های بزرگ، از لحاظ محاسباتی ساده‌تر است.

بدین ترتیب در حالتی که اندازه‌ی حوزه‌ها نامعلوم باشد، استفاده از بروردگر لوند نسبت به بروردگر هارتلی برتری دارد، و به نوبه‌ی خود، بروردگر ارائه‌شده توسط فولر و بورمایستر بنا به دلایل ارائه‌شده در بالا، نسبت به بروردگر لوند، ارجح است.

مرجع‌ها

- [۱] Food and Agriculture Organization of the United Nations (1998). *Multiple Frame Agricultural Surveys*. Food and Agriculture Organization of the United Nations, Rome.
- [۲] Fuller, W.A; Burmeister, L.F. (1972). Estimators for samples selected from two overlapping frames. *Proc. Social Stat. Sect. American Statistical Association*. 245-249.
- [۳] Hartley, H.O. (1962). Multiple Frame Surveys. *Proc. Social Stat. Sect. American Statistical Association*, 203-206.
- [۴] Lund, R.E. (1968). Estimates in Multiple Surveys. *Proc. Social Stat. Sect. American Statistical Association*, 282-288.