

**نظريّة :** في المعاينة العشوائيّة الطبقية اثبت انه اذا كانت  $N_h \approx N$  و  $N_h - 1 \approx N$  ، ان :

$$\sigma^2 = \frac{1}{N} \sum_{h=1}^L N_h \sigma_h^2 + \frac{1}{N} \sum_{h=1}^L N_h (\bar{Y}_h - \bar{Y})^2 = \sigma_{(w)}^2 + \sigma_{(b)}^2$$

حيث ان :

$\sigma_{(w)}^2$  : تمثل الاختلافات داخل الطبقات . (variation within each stratum)

$\sigma_{(b)}^2$  : تمثل الاختلافات ما بين الطبقات . (variation between strata).

Proof :

$$\therefore \sigma_{(y)}^2 = \frac{\sum_{h=1}^L \sum_{i=1}^{N_h} (Y_{hi} - \bar{Y})^2}{N-1} = \frac{1}{N} \sum_{h=1}^L \sum_{i=1}^{N_h} (Y_{hi} - \bar{Y})^2$$

بإضافة وطرح  $(\bar{Y}_h)$  داخل القوس وتجزئة الحدود نحصل على :

$$\sigma_{(y)}^2 = \frac{1}{N} \sum_{h=1}^L \sum_{i=1}^{N_h} [(Y_{hi} - \bar{Y}_h) + (\bar{Y}_h - \bar{Y})]^2$$

$$= \frac{1}{N} \left[ \sum_{h=1}^L \sum_{i=1}^{N_h} (Y_{hi} - \bar{Y}_h)^2 + 2 \sum_{h=1}^L \sum_{i=1}^{N_h} (Y_{hi} - \bar{Y}_h)(\bar{Y}_h - \bar{Y}) + \sum_{h=1}^L N_h (\bar{Y}_h - \bar{Y})^2 \right]$$

$$\therefore \sum_{h=1}^L \sum_{i=1}^{N_h} (Y_{hi} - \bar{Y}_h)(\bar{Y}_h - \bar{Y}) = 0$$

$$\therefore \sigma_h^2 = \frac{\sum_{i=1}^{N_h} (Y_{hi} - \bar{Y}_h)^2}{N_h - 1} = \frac{\sum_{i=1}^{N_h} (Y_{hi} - \bar{Y}_h)^2}{N_h}$$

$$\Rightarrow \sigma_{(y)}^2 = \frac{1}{N} \left[ \sum_{h=1}^L N_h \sigma_h^2 + \sum_{h=1}^L N_h (\bar{Y}_h - \bar{Y})^2 \right]$$

$$= \frac{1}{N} \left[ \sum_{h=1}^L N_h \sigma_h^2 + \sum_{h=1}^L N_h (\bar{Y}_h - \bar{Y})^2 \right]$$

$$\therefore \sigma_{(y)}^2 = \frac{1}{N} \sum_{h=1}^L N_h \sigma_h^2 + \frac{1}{N} \sum_{h=1}^L N_h (\bar{Y}_h - \bar{Y})^2 = \sigma_{(w)}^2 + \sigma_{(b)}^2$$

من خلال النظرية اعلاه يمكننا استنتاج ما يلي :

1- ان الاختلافات الكلية في المعاينة العشوائية الطبقية مصدرها هو الاختلافات داخل الطبقات والاختلافات ما بين الطبقات .

2- اذا كانت الاختلافات داخل الطبقات صغير فان الاختلافات ما بين الطبقات يكون كبير والعكس صحيح ، وبتعبير اخر اذا تم تقسيم المجتمع الى طبقات داخلها متجانس فان مصدر الاختلافات سيكون التباين ما بين الطبقات ، اما اذا تم تقسيم المجتمع الى طبقات متباينة فان المصدر الرئيسي للاختلافات سيكون التباين داخل الطبقات .

**مثال :** مجتمع معين مؤلف من ( $N=8$ ) مفردات وكالاتي :

$$Y_i = 1, 2, 3, 4, 5, 6, 7, 8$$

فإذا تم تقسيم المجتمع الى طبقتين وبحالتين وكالاتي :

	<b>Face one</b>	<b>Stratum (I)</b>	1	2	3	4
		<b>Stratum (II)</b>	5	6	7	8
	<b>Face two</b>	<b>Stratum (I)</b>	1	8	3	6
		<b>Stratum (II)</b>	2	4	7	5

من ملاحظة الحالتين (1) و (2) نجد انه في الحالة الاولى تم تقسيم المجتمع الى طبقتين متجانستين ، اما الحالة الثانية فانه تم تقسيم المجتمع الى طبقتين غير متجانستين .

1- بالنسبة للحالة الاولى اذا قمنا بحساب القيم ،  $\sigma_{(w)}^2, \sigma_{(b)}^2, \sigma^2$  نجد ان :

$$\sigma_{(w)}^2 = \frac{10}{8} = 1.25 , \quad \sigma_{(b)}^2 = 4 \quad \Rightarrow \quad \sigma^2 = \sigma_{(w)}^2 + \sigma_{(b)}^2 = 1.25 + 4 = 5.25$$

من النتائج الاخيرة نجد ان مصدر الاختلافات الرئيسي قادم من الاختلافات ما بين الطبقات اي من  $(\sigma_{(b)}^2)$  وذلك لأن  $\sigma_{(b)}^2 > \sigma_{(w)}^2$  والسبب يعود الى تجانس المفردات داخل الطبقات .

2- اما بالنسبة للحالة الثانية نجد ان :

$$\sigma_{(w)}^2 = \frac{42}{8} = 5.25 , \quad \sigma_{(b)}^2 = 0 \quad \Rightarrow \quad \sigma^2 = \sigma_{(w)}^2 + \sigma_{(b)}^2 = 5.25 + 0 = 5.25$$

من النتائج الاخيرة نجد ان مصدر الاختلافات الرئيسي قادم من داخل الطبقات اي من  $(\sigma_{(w)}^2)$  وذلك لأن  $\sigma_{(w)}^2 > \sigma_{(b)}^2$  .

**مثال :** مجتمع مؤلف من ستة طلاب ( $N=6$ ) قسموا الى طبقتين ، طلاب من غير الوسط الجامعي وطلاب من الوسط الجامعي ، وكان عدد الكتب التي يمتلكها كل طالب كما في الجدول الاتي :

				$\Sigma$	$\bar{Y}_h$
<b>Stratum (I)</b>	2	4	6	12	4
<b>Stratum (II)</b>	8	12	16	36	12

فإذا تم سحب عينة عشوائية بحجم ( $n=2$ ) من كل طبقة ، المطلوب :

1- جد عدد العينات الممكن سحبها من كلا الطبقتين سوياً .

2- بين ان :  $E[\hat{Y}_{st}] = Y$  ،  $E[\bar{y}_{st}] = \bar{Y}$

الحل :

1- عدد العينات الممكن سحبها من الطبقة الاولى والثانية على التوالي هو :

$$C_n^{N_1} = C_2^3 = 3$$

$$C_n^{N_1} = C_2^3 = 3$$

اذا عدد العينات المسحوبة من كلا الطبقتين هو  $C_2^3 C_2^3 = 9$

حجم العينة الواجب سحبة من كلتا الطبقتين هو  $n_1 + n_2 = 2 + 2 = 4$

Stratum (I)	Stratum (II)	$y_1$	$y_2$	$\bar{y}_1$	$\bar{y}_2$
(2,4)	(8,12)	6	20	3	10
	(8,16)		24		12
	(12,16)		28		14
(2,6)	(8,12)		20	4	10
	(8,16)		24		12
	(12,16)		28		14
(4,6)	(8,12)		20	5	10

	(8,16)		24		12
	(12,16)		28		14
$\Sigma$					

$N_1 \bar{y}_1$	$N_2 \bar{y}_2$	$\bar{y}_{st}$	$\hat{Y}_{st}$
9	30	6.5	39
9	36	7.5	45
9	42	8.5	51
12	30	7	42
12	36	8	48
12	42	9	54
15	30	7.5	45
15	36	8.5	51
15	42	9.5	57
		72	432

$$1 - E[\bar{y}_{st}] = \bar{Y}$$

$$\bar{Y} = \frac{\sum_{i=1}^N Y_i}{N} = \frac{2 + 4 + \dots + 16}{6} = 8$$

$$\therefore \bar{y}_{st} = \frac{\sum_{h=1}^L N_h \bar{y}_h}{N} = \frac{N_1 \bar{y}_1 + N_2 \bar{y}_2}{N}$$

$$\therefore E[\bar{y}_{st}] = E\left[\frac{N_1 \bar{y}_1 + N_2 \bar{y}_2}{N}\right] = \frac{N_1}{N} E(\bar{y}_1) + \frac{N_2}{N} E(\bar{y}_2)$$

$$E(\bar{y}_1) = \frac{\sum_{i=1}^{N_1} \bar{y}_{1i}}{C_n^{N_1}} = \frac{\sum_{i=1}^3 \bar{y}_{1i}}{3} = \frac{3+4+5}{3} = 4$$

$$E(\bar{y}_2) = \frac{\sum_{i=1}^{N_2} \bar{y}_{2i}}{C_n^{N_2}} = \frac{\sum_{i=1}^3 \bar{y}_{2i}}{3} = \frac{10+12+14}{3} = 12$$

$$\therefore E[\bar{y}_{st}] = \frac{3}{6}(4) + \frac{3}{6}(12) = 8$$

$$\therefore E[\bar{y}_{st}] = \bar{Y}$$

$$2 - E[\hat{Y}_{st}] = Y$$

$$Y = \sum_{i=1}^N Y_i = 2 + 4 + \dots + 16 = 48$$

$$\therefore \hat{Y}_{st} = \sum_{h=1}^L N_h \bar{y}_h$$

$$E[\hat{Y}_{st}] = E\left[\sum_{h=1}^L N_h \bar{y}_h\right] = N_1 E(\bar{y}_1) + N_2 E(\bar{y}_2)$$

$$= (3)(4) + (3)(12) = 12 + 36 = 48$$

$$\therefore E[\hat{Y}_{st}] = Y$$