

المحور الثاني

نظرية التقدير

*Estimation Theory*

تمهيد:

ذكرنا في المحور السابق بأن العينة sample هي جزء من المجتمع *Population* وطريقة اختيار هذا الجزء يسمى طريقة المعاينة *sampling method* والغاية الرئيسية من دراسة العينات هوللاستدلال منها على خواص المجتمع الذي تعود اليه هذه العينات.

فاذا كان لدينا المتغير العشوائي  $X$  فان توزيعه الاحتمالي (أو كثافة احتمالته) تعتمد على ثابت  $\theta$  واحد أو أكثر لا تعرف قيمتها، وهذه الثوابت تسمى معالم *Parameters* وفي هذا المحور سندرس طرق تقدير معالم المجتمع من مقاييس الاحصائيات التي تحسب من العينة حيث اننا نحتاج لحساب قيمة أو احصائية *Statistic* من العينة لكل معلمة من معالم المجتمع (أودالة كثافة الاحتمال).

هذا وكل قيمة تحسب من العينة تسمى تقديرا *Estimate* أما الطريقة التي استخدمت في التقدير فتسمى مقدر *Estimator* فالتقدير غير ثابت من عينة إلى أخرى عند استخدام نفس الطريقة بينما المقدر يكون ثابتا الا اذا تغيرت طريقته، هذا والتقدير اما ان يكون : تقدير المعلمة بنقطة

*Point Estimation* أو تقدير المعلمة بفترة *Interval Estimation*

### 1- التقدير بنقطة *Point Estimation*:

اذا حسبت قيمة مفردة من العينة كتقدير لمعلمة من المجتمع فالطريقة تسمى تقدير النقطة لأن نقطة واحدة فقط من فضاء العينة قد استخدمت لتقدير المعلمة .

مثال (1)

إن قيمة الوسط الحسابي للعينة  $\bar{X}$  هو تقدير نقطة للمعلمة  $\mu_x$  الوسط الحسابي للمجتمع الذي تعود اليه هذه العينة .

كما أن التباين  $s^2$  للعينة هو تقدير نقطة لتباين المجتمع  $\sigma_x^2$  .

وكذلك النسبة  $\hat{P}$  هو تقدير لنسبة المجتمع  $P$  .

خصائص المقدر الجيد هي :

**عدم التحيز *Unbiasedness***

إن المقدر  $\hat{\theta}$  يعتبر مقدرًا غير متحيز إذا كان توقعه يساوي قيمة المعلمة  $\theta$  أي  $E(\hat{\theta}) = \theta$

مثال

افرض بأن  $X_1, X_2, \dots, X_n$  هي عينة عشوائية من مجتمع له وسط حسابي  $\mu_x$

$$E(\bar{X}) = \mu_x \quad \text{لذا فإن}$$

$$E(X_i) = \mu_x \quad \text{وكذلك}$$

لذا فإن كلا من  $\bar{X}$  و  $X_i$  هي مقدر غير متحيز للوسط الحسابي للمجتمع  $\mu_x$  .

**الاتساق *Consistency***

يكون المقدر متسقًا إذا كانت قيمته لا تختلف اختلاف جوهريًا عن قيمة المعلمة الحقيقية للمجتمع

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P(|\hat{\theta} - \theta| < \varepsilon) = 1 \quad \text{بزيادة حجم العينة أي أن}$$

حيث أن  $\varepsilon$  هو الفرق بين المقدر والمعلمة .

**الكفاءة *Efficiency***

إن كفاءة المقدر غير المتحيزة  $\hat{\theta}_1$  إلى المقدر غير المتحيز  $\hat{\theta}_2$  هونسبة تباين المقدر  $\hat{\theta}_2$  إلى تباين

$$e(\hat{\theta}_1) = \frac{V(\hat{\theta}_2)}{V(\hat{\theta}_1)} \quad \text{أي المقدر } \hat{\theta}_1$$

ومن التعريف أعلاه يتضح بأن المقدر الأقل تباينًا هو الأعلى كفاءة.

مثال الوسط الحسابي للعينة  $\bar{X}$  هو مقدر غير متحيز ل  $\mu_X$  وكذلك الوسيط للعينة هو مقدر غير

متحيز ل  $\mu_X$  ولكن تباين  $\bar{X}$  هو  $\frac{\sigma_x^2}{n}$  بينما تباين الوسيط هو  $\frac{\pi}{2} \frac{\sigma_x^2}{n}$

$$e(\bar{X}) = \frac{V(M_e)}{V(\bar{X})} = \frac{\pi/2 * \sigma_x^2 / n}{\sigma_x^2 / n} = \frac{\pi}{2}$$

لذا فان كفاءة الوسط الحسابي هو  $\frac{\pi}{2}$

أي أن الوسط الحسابي  $\bar{X}$  هو أكفا تقديرا من الوسيط.

### الكفاية Sufficiency :

يكون المقدر  $\hat{\theta}$  مقدرًا كافيًا للمعلمة  $\theta$  إذا كان قد شمل كل المعلومات ذات العلاقة به  $\theta$  المتوفرة في العينة.

فعند سحب عينة عشوائية في مجتمع يتوزع توزيعًا طبيعيًا فإن  $\bar{X}$  هو مقدر كافٍ ل  $\mu_X$  لأنه لا يمكن إضافة أي شيء على  $\bar{X}$  لجعله مقدرًا أحسن ل  $\mu_X$  لأن  $\bar{X}$  يحوي على جميع المعلومات المتعلقة ب  $\mu_X$  من العينة

. هذا وهناك عدة طرق مهمة لايجاد تقدير المعلمة بنقطة وهي :

طريقة الامكان الأكبر *Maximum Likelihood Method*

طريقة العزوم *Method of Moments*

طريقة مربع كاي المصغرة *Minimum Chi-Square Method*

طريقة المربعات الصغرى *Method of Least Square*

-2 التقدير بمجال *Interval Estimation*

يفضل أحيانا إعطاء تقدير للمعلمة المجهولة  $\theta$  بحيث لا تكون بعيدة عن الحقيقة و الواقع و باحتمال معين و الوسيلة المستخدمة في البحث عن تقديرات موثوقة باحتمال معين ضمن مجال محدد ، و يطلق على هذا المجال الذي يحتوي فيه التقدير إسم مجال التقدير

فمن أجل الحصول على مجال التقدير للمعلمة المجهولة  $\theta$  علينا أن نشكل مجالا من الشكل  $\hat{\theta} \pm k$  حيث تتعلق  $\hat{\theta}$  بالعينة الخاصة المختارة و يتحدد العدد  $k$  بواسطة توزيع المعاينة بالإحصاء  $\hat{\theta}$

إن قولنا أن التقدير  $\hat{\theta}$  مساو تماما للمعلمة  $\theta$  يعني أن:

$$\hat{\theta} - k < \theta < \hat{\theta} + k$$

و يمكن و بواسطة توزيع المعاينة للإحصاء  $\theta$  أن نحدد قيمة  $k$  بحيث يكون الإحتمال :

$$P(\hat{\theta} - k < \theta < \hat{\theta} + k)$$

مساويا لقيمة معينة تم الباحث و لتكن  $1 - \alpha$  و عليه يمكن أن نعبر عن هذا المجال بما يلي :

$$prob(T_1 < \theta < T_2) = 1 - \alpha \quad \text{أي} \quad prob[\theta \in (T_1, T_2)] = 1 - \alpha$$

حيث أن:  $\theta$  المعلمة المراد تقديرها،  $(T_1, T_2)$  يسمى مجال ثقة ،  $T_1$  حد الثقة الأدنى،  $T_2$  حد الثقة الأعلى،  $1 - \alpha$  معامل الثقة حيث  $0 < \alpha < 1$  و يحدد مسبقا،  $100\% \times (1 - \alpha)$  درجة الثقة للمعلمة  $\theta$ .

مجال الثقة المتوسط الحسابي للتوزيع الطبيعي .

أ - حالة التباين معروفا .

لنفرض أن المطلوب هو إنشاء مجال ثقة للمتوسط الحسابي  $\mu_X$  للتوزيع الطبيعي إذا كانت  $\sigma_X^2$  معلومة . بما أن المتوسط الحسابي للعينة  $\bar{X}$  كمقدر للمعلمة  $\mu_X$  للتوزيع الطبيعي (التباين معلوم) له خصائص جيدة مثل الكفاءة و الكفاية و عدم التحيز فإننا سوف نستخدمه لإنشاء مجال ثقة للمتوسط الحسابي للمجتمع  $\mu_X$  ضمن مجال محدد بمعامل ثقة  $1 - \alpha$  من خلال العلاقة :

$$prob [\mu_X \in (T_1, T_2)] = 1 - \alpha$$

رأينا سابقا ، أن المتوسط الحسابي لعينة عشوائية حجمها  $n$  من توزيع طبيعي أو أن حجم العينة كبير و ذلك بغض النظر عن نوع المجتمع المدروس وسطه الحسابي  $\mu_X$  و تباينه  $\delta_X^2$  يتبع أيضا

$$\delta_{\bar{X}}^2 = \frac{\delta_X^2}{n} \text{ ولكن بتباين}$$

$$Z = \frac{(\bar{X} - \mu_X)}{\delta/\sqrt{n}} \text{ : و بالتالي فإن الكمية المحورية المناسبة هي}$$

وهي دالة في المقدر  $\bar{X}$  و المعلمة  $\mu_X$  و توزيعهما هو التوزيع الطبيعي المعياري الذي لا يعتمد

على المعلمة  $\mu_X$  ، و من ثم فإن احتمال أن تقع هذه القيمة بين القيمتين :

$$-Z_{\left(\frac{1-\alpha}{2}\right)} \text{ و } Z_{\left(\frac{1-\alpha}{2}\right)} \text{ يساوي } 1 - \alpha$$

$$prob \left( -Z_{\left(\frac{1-\alpha}{2}\right)} < Z < Z_{\left(\frac{1-\alpha}{2}\right)} \right) = 1 - \alpha \text{ وبالتعويض عن } Z \text{ نحصل على :}$$

$$prob \left( -Z_{\left(\frac{1-\alpha}{2}\right)} < \frac{(\bar{X} - \mu_X)}{\frac{\delta_X}{\sqrt{n}}} < Z_{\left(\frac{1-\alpha}{2}\right)} \right) = 1 - \alpha$$

وبعد ضرب كل طرف من أطراف هذه المتباينة بالعدد  $\frac{\delta_X}{\sqrt{n}}$  ثم طرح من جميع الأطراف

المقدار  $\bar{X}$  ، نجد بعد ضربها بإشارة ناقص و عندها يمكننا أن نكتب :

$$prob \left( \bar{X} - Z_{\left(\frac{1-\alpha}{2}\right)} \frac{\delta_X}{\sqrt{n}} < \mu_X < \bar{X} + Z_{\left(\frac{1-\alpha}{2}\right)} \frac{\delta_X}{\sqrt{n}} \right) = 1 - \alpha$$

وهذا ما أشرنا إليه سابقا في الصورة العامة كما يلي  $prob (T_1 < Z < T_2) = 1 - \alpha$

و هكذا نجد أن  $(1-\alpha) \times 100\%$  مجال الثقة للمتوسط  $\mu_X$  في مجتمع فيه  $\delta_X$  معلوم هو مجال حيث أن:

$$T_1 = \bar{X} - Z_{\left(1-\frac{\alpha}{2}\right)} \frac{\delta_X}{\sqrt{n}}$$

حد الثقة الأدنى هو

$$T_2 = \bar{X} + Z_{\left(1-\frac{\alpha}{2}\right)} \frac{\delta_X}{\sqrt{n}}$$

حد الثقة الأعلى

و المعلمة  $\theta$  محل التقدير هنا تمثل المتوسط الحسابي  $\mu_X$

ب - حالة التباين غير معروف .

كما يدل عنوان هذه الفقرة فإننا نواجه معلمتين إثنين مجهولتين ، إذغالبا ما نفكر في

إيجاد تقدير للمتوسط في مجتمع إحصائي تباينه  $\delta_X^2$  مجهول .

و يختلف الآن الموضوع عن الحالة السابقة إذ يجب تقدير تباين هذا المجتمع لكي نتمكن من

تقدير المتوسط الحسابي للمجتمع  $\mu_X$

لنفرض أن المطلوب هو إنشاء مجال ثقة للمتوسط الحسابي  $\mu_X$  للتوزيع الطبيعي إذا كانت  $\delta_X^2$

غير معلومة .

رأينا سابقا أن المقدار  $Z$  له توزيعا طبيعيا معياريا إذا كان المجتمع المدروس طبيعيا أي :

$$Z = \frac{(\bar{X} - \mu_X)}{\frac{\delta_X}{\sqrt{n}}} \sim N(0,1)$$

أو توزيعا قريبا من التوزيع الطبيعي المعياري إذا كان المجتمع المدروس غير طبيعي و ذلك طبقا لنظرية

النهاية المركزية بشرط أن يكون حجم العينة  $n$  كبيرا .

لكن إذا كانت  $n$  صغيرة و حيث أنه لا يجوز لنا اللجوء إلى نظرية النهاية المركزية ، فمن الطبيعي وضع  $S$  الإنحراف المعياري المحسوبة من العينة التي تم سحبها بصورة عشوائية بدلا من  $\delta_X$

$$\bar{X} = \frac{1}{n} \sqrt{\sum_{i=1}^n X_i} \quad \text{و} \quad S^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2$$

و نظرا لكون العينة صغيرة فإن هذا يجعلنا نشك في أن تكون  $S$  ممثلة لقيمة تقريبية وهكذا نفقد

$$\frac{(\bar{X} - \mu_X)}{S/\sqrt{n}} \text{ كل أساس نظري أو منطقي يسمح لنا بالقول بأن توزيع المتغير الجديد:}$$

هو التوزيع الطبيعي المعياري . و مع أن توقع  $S^2$  هو  $E(S^2) = \delta^2$  تماما إلا أن احتمال

كون  $S^2$  أقل من  $\delta^2$  يزيد على النصف . كما نرى من توزيع  $S^2$

رأينا أن المقدار  $\frac{(n-1)S^2}{\delta^2}$  له توزيع  $\chi^2_{(n-1)}$  أي نكون بصدد متغير كاي مربع بحيث أن :

$$\chi^2 = (n-1) \frac{S^2}{\delta^2} = \sum_{i=1}^n \left( \frac{X_i - \bar{X}}{\delta} \right)^2$$

و الذي يتبع توزيع  $\chi^2$  بدرجات حرية  $(n-1)$  وهذا ما يحملنا على الاعتقاد بأن منحنى الكثافة

$$\text{للمتغير} \frac{(\bar{X} - \mu_X)}{S/\sqrt{n}} \text{ سيكون أكثر إنتشارا .}$$

فعندما تزداد  $n$  فإن  $S^2$  تقترب من  $\delta^2$  و يقترب التوزيع الجديد من التوزيع الطبيعي المعياري .

وحيث أن توزيع  $t$  هو توزيع لمتغير يمثل حاصل قسمة متغير يتبع التوزيع الطبيعي المعياري على

الجذر التربيعي لمتغير مستقل منه يتبع توزيع  $\chi^2$  مقسوما على درجات حرته فإن :



$$t = \frac{Z}{\sqrt{\chi^2/n-1}}$$

يتبع توزيع  $t$  بدرجات حرية  $(n-1)$  و بما أن :

$$t = \left( \frac{\bar{X} - \mu_X}{\sigma_X / \sqrt{n}} \right) \bigg/ \left( \sqrt{\frac{(n-1)S^2}{(n-1)\delta^2}} \right)$$

فإننا نصل إلى

$$t = \left( \frac{\bar{X} - \mu_X}{S / \sqrt{n}} \right) \sim t_{(n-1)}$$

أي أن لها توزيع  $t$  بدرجات حرية  $(n-1)$  و بالتالي فإن  $t$  هي الكمية المحورية المناسبة

لهذه الحالة أي حالة التباين مجهول، و عليه فإن :

$$\text{prob} \left( -t_{\left(1-\frac{\alpha}{2}, n-1\right)} < T < t_{\left(1-\frac{\alpha}{2}, n-1\right)} \right) = 1 - \alpha$$

حيث أن  $t_{\left(1-\frac{\alpha}{2}, n-1\right)}$  هي قيمة  $t$  المجدولة

و بالتعويض عن  $t$  نحصل على ما يلي

$$\text{prob} \left( -t_{\left(1-\frac{\alpha}{2}, n-1\right)} < \frac{(\bar{X} - \mu_X)}{S / \sqrt{n}} < t_{\left(1-\frac{\alpha}{2}, n-1\right)} \right) = 1 - \alpha$$

وبعد ضرب كل طرف من أطراف هذه المتباينة بالعدد  $S/\sqrt{n}$  ثم طرح من جميع الأطراف

المقدار  $\bar{X}$ ، و بعد ضربها  $(-1)$  نجد :

$$\text{prob} \left( \bar{X} - t_{\left(1-\frac{\alpha}{2}, n-1\right)} \frac{S}{\sqrt{n}} < \mu_X < \bar{X} + t_{\left(1-\frac{\alpha}{2}, n-1\right)} \frac{S}{\sqrt{n}} \right) = 1 - \alpha$$

حيث أن:

حد الثقة الأدنى هو  $T_1 = \bar{X} - t_{\left(1-\frac{\alpha}{2}, n-1\right)} \frac{S}{\sqrt{n}}$  ،

حد الثقة الأعلى  $T_2 = \bar{X} + t_{\left(1-\frac{\alpha}{2}, n-1\right)} \frac{S}{\sqrt{n}}$

فترة الثقة للتباين  $\delta_X^2$  :

كتقدير نقطي لتباين مجتمع إحصائي  $\delta_X^2$  نأخذ عادة تباين العينة  $S^2$  و الذي كما رأينا سابقا،

تقديرًا غير متحيز لتباين المجتمع المجهول  $\delta_X^2$   $E(S^2) = \delta_X^2$

و نعلم أن المقدار  $\frac{(n-1)S^2}{\delta_X^2}$  يتبع توزيع  $\chi^2$  بدرجات حرية  $(n-1)$  و ذلك بفرض

أن العينة التي سحبناها و حسبنا منها الإحصاء السابق قد أخذت من مجتمع طبيعي تباينه  $\delta_X^2$  لذلك يمكننا أن نكتب:

$$\text{prob} \left( \chi^2_{\left(\frac{\alpha}{2}, n-1\right)} < \frac{(n-1)S^2}{\delta_X^2} < \chi^2_{\left(1-\frac{\alpha}{2}, n-1\right)} \right) = 1 - \alpha$$

و بتقسيم كافة أطراف المتباينة السابقة على  $(n-1)S^2$  ثم نأخذ مقلوب هذه المتباينة المزدوجة ،  
نصل إلى ما يلي :

$$\text{prob} \left( \frac{(n-1)S^2}{\chi^2_{\left(1-\frac{\alpha}{2}, n-1\right)}} < \delta_X^2 < \frac{(n-1)S^2}{\chi^2_{\left(\frac{\alpha}{2}, n-1\right)}} \right) = 1 - \alpha$$

وهذا يعني أنه بالنسبة إلى مجال الثقة للتباين المجهول  $\delta_X^2$  في مجتمع إحصائي فإن :

$$\frac{(n-1)S^2}{\chi^2_{\left(\frac{\alpha}{2}, n-1\right)}} \text{ هو الحد الأعلى و } \frac{(n-1)S^2}{\chi^2_{\left(1-\frac{\alpha}{2}, n-1\right)}} \text{ هو الحد الأدنى}$$

ومنه فإن مجال الثقة للانحراف المعياري هو :

$$\text{prob} \left( \sqrt{\frac{(n-1)S^2}{\chi^2_{\left(1-\frac{\alpha}{2}, n-1\right)}}} < \delta_x < \sqrt{\frac{(n-1)S^2}{\chi^2_{\left(\frac{\alpha}{2}, n-1\right)}}} \right) = 1 - \alpha$$

### مجال الثقة للنسبة

إذا كان المطلوب هو تقدير النسبة  $p$  فإننا نفترض أن المجتمع له التوزيع الثنائي و المشكلة هي تقدير معلمة هذا التوزيع  $p$

باعتدال  $f_n$  و الذي يمثل النسبة في العينة المسحوبة من المجتمع محل الدراسة و الخاضع للتوزيع الثنائي و ذلك ضمن مجال محدد بمعامل الثقة  $1 - \alpha$  أي احتمال وقوع تلك القيمة  $p$  ضمن المجال

$$\text{prob} [p \in (T_1, T_2)] = 1 - \alpha \quad \text{أي: } (T_1, T_2)$$

نعلم أنه و في حالة العينات الكبيرة يمكن تقريب التوزيع الثنائي بالتوزيع الطبيعي .

فإذا كان المتغير العشوائي ( عدد مرات النجاح في العينة ) هو  $X$  و كانت العينة كبيرة و حجمها

$$E(X) = \mu_x = n.p \quad \text{فإن } n$$

$$E\left(\frac{X}{n}\right) = E(\hat{p}) = \frac{1}{n} E(X) = \frac{1}{n} .n.p = p \quad \text{ومنه}$$

$$V(X) = n.p.q \quad \text{كذلك}$$

$$V\left(\frac{X}{n}\right) = V(\hat{p}) = \frac{1}{n^2} V(X) = \frac{1}{n^2} .n.p.q = \frac{p.q}{n} \quad \text{ومنه}$$

و إذا كانت  $n$  كبيرة و و فقا لنظرية النهاية المركزية فإن التوزيع التقريبي ل  $X$  هو :

$$Z = \frac{(X - n.p)}{\sqrt{n.p.q}} \quad \text{له تقريبا توزيع طبيعي معياري و بالتالي فإن :}$$

$$\text{prob} \left( -Z_{\left(1-\frac{\alpha}{2}\right)} < Z < Z_{\left(1-\frac{\alpha}{2}\right)} \right) = 1 - \alpha$$

$$\text{prob} \left( -Z_{\left(1-\frac{\alpha}{2}\right)} < \frac{(X - n.p)}{\sqrt{n.p.q}} < Z_{\left(1-\frac{\alpha}{2}\right)} \right) = 1 - \alpha$$

و بالتعويض بقيمة  $Z$  نحصل على

$$\text{prob} \left( f_n - Z_{\left(1-\frac{\alpha}{2}\right)} \sqrt{\frac{p.q}{n}} < p < f_n + Z_{\left(1-\frac{\alpha}{2}\right)} \sqrt{\frac{p.q}{n}} \right) = 1 - \alpha$$

و بالتالي فإن

رغم توفر المعلومات عن  $f_n$  و  $n$  فإنه لا يمكن إيجاد قيمتي المجال و ذلك لعدم معرفتنا

القيمة  $p$  و  $q$  (وهما مجهولان) الموجودة في الإنحراف المعياري  $\delta_p^2 = \frac{p.q}{n}$  و لهذا يجب البحث عن قيمة  $p$  هذه .

في حقيقة الأمر هناك عدة طرق تستخدم من أجل إزالة هذه الصعوبة نذكر أبسط طريقة و هي طريقة تقريب  $p$  بواسطة  $f_n$

نحن نعلم بأن  $f_n$  يمكن أن تستعمل كمقدر فعال و بدون تحيز ل  $p$  و هذه الخواص هي التي تقودنا إلى تقدير  $p$  (نسبة المجتمع) ضمن المجال المذكور أعلاه و بناء على ذلك فإنه من المنطقي أن نستعمل  $f_n$  أيضا من أجل تقدير  $p$  و من ثم  $q$  الموجودة تحت الجذر أي في عبارة

الإنحراف المعياري  $\sqrt{\frac{p.q}{n}}$  فإن الخطأ المرتكب سيكون صغيرا جدا من أجل قيمة كبيرة ل  $n$

و يجدر الإنتباه إلى أن تغير  $\sqrt{p.q}$  طفيف جدا من أجل قيم  $p$  قريبة من 0.5 لذلك فإنه

و بإحلال التقدير النقطي  $f_n = \frac{X}{n}$  مكان  $p$  و إدخال  $f_n$  داخل الجذر التربيعي يمكننا من

الوصول إلى مجال الثقة للنسبة  $p$  كما يلي:

$$\text{prob} \left( f_n - Z_{\left(1-\frac{\alpha}{2}\right)} \sqrt{\frac{f_n(1-f_n)}{n}} < p < f_n + Z_{\left(1-\frac{\alpha}{2}\right)} \sqrt{\frac{f_n(1-f_n)}{n}} \right) = 1 - \alpha$$

و بالتالي فإن

$$f_n + Z_{\left(1-\frac{\alpha}{2}\right)} \sqrt{\frac{f_n(1-f_n)}{n}} \text{ هو الحد الأعلى و } f_n - Z_{\left(1-\frac{\alpha}{2}\right)} \sqrt{\frac{f_n(1-f_n)}{n}} \text{ هو الحد الأدنى}$$

و هما حدا مجال الثقة للوسيط  $p$

إن المجال السابق و هو  $(1-\alpha) \times 100\%$  مجال الثقة ل  $p$  محسوبا من عينة عشوائية حجمها  $n$  حيث  $(n \geq 30)$  تم سحبها من مجتمع ثنائي .

ملاحظة :

بفرض أن عملية السحب كانت تتم بدون إعادة و من مجتمع صغير (منته) ففي هذه الحالة يجب

أن نأخذ مؤشر عدم الإعادة بعين الاعتبار  $\left(\frac{N-n}{N-1}\right)$  و عندها فإن العلاقة السابقة تصبح كما

يلي

$$\text{prob} \left( f_n - Z_{\left(1-\frac{\alpha}{2}\right)} \sqrt{\frac{f_n(1-f_n)}{n}} \sqrt{\left(\frac{N-n}{N-1}\right)} < p < f_n + Z_{\left(1-\frac{\alpha}{2}\right)} \sqrt{\frac{f_n(1-f_n)}{n}} \sqrt{\left(\frac{N-n}{N-1}\right)} \right) = 1 - \alpha$$

