



وزارة التعليم العالي والبحث العلمي  
جامعة الجليلي بونعامة خميس مليانة  
كلية العلوم الاقتصادية، التجارية وعلوم التسيير  
قسم العلوم التجارية



محاضرة مقياس: إحصاء 3

سنة ثانية شعبة العلوم التجارية

محاضرة 3

حول

نظرية التقدير

*Estimation Theory*

## الفهرس حول نظرية التقدير

- 1- التقدير بنقطة *Point Estimation* ..... 2
- 1-1- طريقة الإمكان الأكبر *Maximum Likelihood Method* ..... 3
- 2-1- طريقة العزوم *Method of Moments* ..... 5
- 3-1- طريقة المربعات الصغرى *Method of Least Square* ..... 6
- 2- التقدير بمجال *Interval Estimation* ..... 8
- 1-2 مجال الثقة للمتوسط الحسابي للمجتمع  $\mu_X$  ..... 9
- 1-1-2 مجال الثقة للمتوسط الحسابي في حالة توزيع المجتمع طبيعي ..... 9
- 1-1-1-2 حالة تباين المجتمع معلوما ( $\sigma_X^2$  معلومة) ..... 9
- 2-1-1-2 حالة تباين المجتمع غير معلوم ( $\sigma_X^2$  مجهولة) ..... 11
- الحالة الأولى: العينات الصغيرة ..... 11
- الحالة الثانية: العينات الكبيرة ..... 14
- 2-1-2 مجال الثقة للمتوسط الحسابي في حالة توزيع المجتمع غير طبيعي أو مجهول التوزيع ..... 15
- 1-2-1-2 حالة تباين المجتمع معلوما ( $\sigma_X^2$  معلومة) ..... 15
- الحالة الأولى: العينات الصغيرة ..... 15
- الحالة الثانية: العينات الكبيرة ..... 16
- 2-2-1-2 حالة تباين المجتمع غير معلوم ( $\sigma_X^2$  مجهولة) ..... 17
- 2-2 مجال الثقة لتباين المجتمع  $\sigma_X^2$  : ..... 18
- 1-2-2 متوسط المجتمع معلوما ( $\mu_X$  معلوم) ..... 18
- 2-2-2 إذا كان متوسط المجتمع مجهولا ( $\mu_X$  مجهول) ..... 19
- 3-2 مجال الثقة للنسبة ..... 20

## نظرية التقدير

## Estimation Theory

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.

فإذا 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 إحصائية *Statistic* من العينة لكل معلمة من معالم المجتمع (أو دالة 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 إلا إذا تغيرت طريقته، هذا والتقدير إما أن يكون : تقدير المعلمة بنقطة

**Point Estimation** أو تقدير المعلمة بفترة **Interval Estimation****1- التقدير بنقطة Point Estimation**

إذا حسبت قيمة مفردة من العينة كتقدير لمعلمة من المجتمع فالطريقة تسمى تقدير النقطة لأن نقطة واحدة فقط من فضاء العينة قد استخدم تقدير للمعلمة.

مثال: إن قيمة الوسط الحسابي للعينة  $\bar{X}$  هو تقدير نقطة للمعلمة  $\mu_X$  الوسط الحسابي للمجتمع الذي تعود إليه هذه العينة ، كما أن التباين  $S_X^2$  للعينة هو تقدير نقطة لتباين المجتمع  $\sigma_X^2$  ، كذلك النسبة  $P'$  هو تقدير لنسبة المجتمع  $P$  .

**خصائص المقدر الجيد هي :**

**عدم التحيز Unbiasedness :** التحيز هو ذلك الفرق بين مقدر ما ووسط توزيعها، فإذا كان هذا الفرق يختلف عن الصفر نقول عن ذلك المقدر بأنه متحيز .

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

مثال

**الاتساق Consistency** : يكون المقدر متسقا اذا كانت قيمته لا تختلف اختلافا جوهريا عن قيمة المعلمة

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P \left( \left| \hat{\theta} - \theta \right| < \varepsilon \right) = 1 \text{ أن حجم العينة أي أن } \varepsilon \text{ هو الفرق بين المقدر والمعلمة .}$$

**الكفاءة Efficiency** : إن كفاءة المقدر غير المتحيزة  $\hat{\theta}_1$  إلى المقدر غير المتحيز  $\hat{\theta}_2$  هونسبة

$$e(\hat{\theta}_1) = V(\hat{\theta}_2) / V(\hat{\theta}_1) \text{ أي } \hat{\theta}_1 \text{ تباين المقدر } \hat{\theta}_2 \text{ إلى تباين المقدر } \hat{\theta}_1 \text{ ومن التعريف أعلاه يتضح بأن المقدر الأقل تباينا هو الأعلى كفاءة.}$$

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  $\frac{\pi}{2} \frac{\sigma_x^2}{n}$  ، لذا فان كفاءة الوسط الحسابي هو

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

أي أن الوسط الحسابي  $\bar{X}$  هو أكفأ 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 كاف 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 :

### 1-1- طريقة الإمكان الأكبر Maximum Likelihood Method

تعتبر هذه الطريقة من أهم طرق التقدير النقطة وخاصة في حالة العينات الكبيرة وتعزى هذه الطريقة لرونالد

فيشر، وهي تعطي مقدرات كافية إن وجدت، إلا أنها قد تكون متحيزة أحيانًا، ولكن في الحالة عندما تؤول  $n$  إلى ما

لا نهاية (حيث  $n$  حجم العينة) فإنها تعطي مقدرات غير متحيزة ولها أقل تباين ومتسقة دومًا، كما يؤول توزيعها إلى

التوزيع الطبيعي مع زيادة حجم العينة.

بفرض أن المجتمع الإحصائي  $\{A, X, f(x, \theta)\}$  حيث  $\theta$  الوسيط المراد تقديره، ولنفرض أن متغيرات القيم الملاحظة في العينة من الشكل:  $X_1, X_1, \dots, X_n \sim I.I.D$  ، نقصد بـ  $I.I.D$  أي مستقلة ومتماثلة التوزيع ، عندئذ تابع الكثافة المشترك للعينة ولنرمز له بالرمز  $L(\theta)$  هو:

$$L(\theta) = f(x_1, \theta) f(x_2, \theta) \dots f(x_n, \theta) = \prod_{i=1}^n f(x_i, \theta)$$

وفي طريقة الإمكانية العظمى يتم اختيار قيمة  $\theta$  التي تجعل تابع الكثافة المشترك والذي يسمى بتابع الامكانية العظمى أو تابع الإمكاني أكبر ما يمكن، ويسمى المقدر في هذه الحالة بالمقدر المبني على التوقع الأعظمي أو مقدر الإمكاني الأكبر.

فإذا كانت  $T = T(x_1, x_2, \dots, x_n)$  هي قيمة  $\theta$  التي تعظم الدالة  $L(\theta) = \prod_{i=1}^n f(x_i, \theta)$  ، أي إذا

كان  $L(\theta) = \max_{\theta} L(\theta)$  عندئذ نقول عن  $T$  إنه مقدر مبني على التوقع الأعظمي للوسيط  $\theta$  وبما أن  $T$  يجب أن يحقق النهاية العظمى لتابع الامكانية العظمى فإنه يمكن الحصول على هذه النهاية عادة عن طريق الاشتقاق بالنسبة للوسيط  $\theta$  ثم مساواة الناتج بالصفر.

بمعنى آخر: إذا كان  $L(\theta)$  تابعا قابلا للمفاضلة بالنسبة  $\theta$  فإن الشرط اللازم لكي يبلغ  $L(\theta)$  نهايته

$$\frac{\partial L}{\partial \theta} = 0$$

العظمى هو:

ولما كان  $L(\theta)$  هو إما جداء توابع احتمال أو جداء توابع كثافة، فإنه موجب دوما وبالتالي يكون  $\log L(\theta)$  معرفا دوما، وهو تابع متزايد باضطراد.

وبالحالة العامة يكون الوصول إلى أعظمية  $\log L(\theta)$  أسهل من الوصول إلى أعظمية  $L(\theta)$  لأنه بأخذ

اللوغاريتم تحول الدالة إلى حاصل جمع وهذا يسهل العمليات الرياضية في حين أن  $L(\theta)$  عبارة عن جداء دوال.

$$L(\theta) = \prod_{i=1}^n f(x_i, \theta)$$

وبشكل مكافئ إن تغيرات التابع

$$\log L(\theta) = \log \prod_{i=1}^n f(x_i, \theta)$$

تمثل تغيرات التابع:

وقيمة  $\theta$  التي تجعل هذا التابع في نهايته العظمى تعطى من حل المعادلة

$$\frac{\partial}{\partial \theta} \left[ \sum_{i=1}^n \log f(x_i, \theta) \right] = 0$$

والمقدر  $T$  المحسوب بهذه الطريقة يسمى: المقدر المبني على التوقع الأعظمي.

2-1- طريقة العزوم Method of Moments

تعتبر طريقة العزوم أقدم طرق التقدير وكان أول من أشار إليها كارل بيرسون، تقوم فكرة هذه الطريقة في:

\* تقدير معالم المجتمع على حساب العزوم من دالة كثافة الاحتمال للمجتمع (قد تكون العزوم حول الصفر أو التوقع الرياضي أو قد نختار العزوم  $k$  الأولى).

\* حساب العزوم المقابلة لها من بيانات العينة العشوائية التي يتم سحبها من المجتمع محل الدراسة.

\* مساواة العزوم النظرية بما يقابلها من العزوم الفعلية

في المجتمع الاحصائي  $\{A, X, f(x, \theta)\}$  نعلم أن العزوم من الرتبة  $i$  حول الصفر تعطى بالشكل:

$$\alpha_i = E(X^i) = \sum_i x_i p_i \quad \text{or} \quad \int_{-\infty}^{+\infty} x^i f(x) dx$$

والعزوم حول التوقع الرياضي ومن ذات الرتبة هي:

$$\mu_i = E[(X - m)^i] = \sum_i (x_i - m)^i p_i \quad ; \quad m = E(X) \quad \text{or} \quad \int_{-\infty}^{+\infty} (x - m)^i f(x) dx$$

تعريف:

بفرض أن  $X_i, i = \overline{1, n}$  متغيرات القيم الملاحظة لعينة عشوائية حجمها  $n$ ، عندئذ نعرف العزوم الابتدائي حول

$$\alpha_i^s = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i^s \quad ; s = \overline{1, k}$$

الصفر ومن الرتبة  $s$ ، لهذه العينة بالشكل:

$$\hat{\alpha}_1 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i^1, \quad \hat{\alpha}_2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i^2, \quad \hat{\alpha}_3 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i^3, \dots$$

وكل منها يعتبر متغيراً إحصائياً وتعتبر مقدرًا غير متحيز ومقول للوسيط  $\theta$  بالاستناد على النظرية التالية

نظرية:

عزوم العينة  $\hat{\alpha}_1, \hat{\alpha}_2, \dots, \hat{\alpha}_s$  هي مقدرات غير متحيزة ومقولة لعزوم المجتمع  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s$  على

الترتيب، وذلك من أجل قيمة محددة لـ  $s$  وبشرط وجود  $\hat{\alpha}_s$  حيث لدينا

$$E(\hat{\alpha}_s) = E\left(\frac{1}{n} \sum_i X_i^s\right) = \frac{1}{n} \sum_i E(X_i^s) = \frac{1}{n} \cdot n E(X^s) = E(X^s) = \alpha_s$$

وهذا يؤكد صفة عدم التحيز.

$$V(\hat{\alpha}_s) = V\left(\frac{1}{n} \sum_i X_i^s\right) = \frac{1}{n^2} \sum_i V(X_i^s) = \frac{1}{n^2} \cdot n V(X^s) = \frac{V(X^s)}{n} \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 0$$

وهذا يؤكد صفة الإتساق.

### 3-1- طريقة المربعات الصغرى Method of Least Square

يمكن نمذجة العلاقة بين المتغيرين  $Y_i$  و  $X_i$  على الشكل :  $Y_i = \beta_0 + \beta_1 X_i + \varepsilon_i, i=1, \dots, n$

حيث :  $Y_i$  يسمى بالمتغير المفسر أو التابع و  $X_i$  بالمتغير المفسر أو المستقل،  $\beta_1$  و  $\beta_0$  هما معلمتا النموذج.

أما  $\varepsilon_i$  فيمثل الخطأ في تفسير  $Y_i$ ، ومنه يمكن كتابته انطلاقاً من العلاقة:  $\varepsilon_i = Y_i - \beta_0 - \beta_1 X_i$

ويرجع وجود حد الخطأ إلى إهمال بعض المتغيرات المستقلة التي يمكن أن تؤثر على المتغير التابع في النموذج وحدوث خطأ في كل من تجميع البيانات وقياس المتغيرات الاقتصادية ويرجع ذلك أيضاً إلى الصياغة الرياضية غير السليمة للنموذج.

فرضيات النموذج:

$$E(\varepsilon_i) = 0, \forall i = 1, \dots, n \quad *$$

$$Var(\varepsilon_i) = E(\varepsilon_i^2) = \sigma_\varepsilon^2, \forall i = 1, \dots, n \quad *$$

$$\varepsilon_i \sim N(0, \sigma_\varepsilon^2), \forall i = 1, \dots, n \quad *$$

$$Cov(\varepsilon_i, \varepsilon_j) = E(\varepsilon_i \varepsilon_j) = 0, \forall i \neq j, i, j = 1, \dots, n \quad *$$

$$Cov(X_i, \varepsilon_i) = 0, \forall i = 1, \dots, n \quad *$$

إن طريقة المربعات الصغرى تحاول إيجاد أحسن تصحيح خطي بتدئة مربعات الانحراف (بين المشاهدات

الفعلية والمقدرة)  $\sum_{i=1}^n \hat{\varepsilon}_i^2$ ، حيث:  $\hat{\varepsilon}_i = Y_i - \hat{Y}_i$ ، وهذا ما يمكن كتابته رياضياً بـ :

$$\text{Min} \sum_{i=1}^n \hat{\varepsilon}_i^2 = \text{Min} \sum_{i=1}^n (Y_i - \hat{\beta}_0 - \hat{\beta}_1 X_i)^2$$

والشرط اللازم لتدئة هذه العلاقة هو أن تكون المشتقات الجزئية بالنسبة  $\hat{\beta}_1, \hat{\beta}_0$  معدومة أي :

$$\begin{cases} \frac{\partial}{\partial \hat{\beta}_0} \sum_{i=1}^n (Y_i - \hat{\beta}_0 - \hat{\beta}_1 X_i)^2 = 0 \\ \frac{\partial}{\partial \hat{\beta}_1} \sum_{i=1}^n (Y_i - \hat{\beta}_0 - \hat{\beta}_1 X_i)^2 = 0 \end{cases}$$

بعد حل جملة المعادلتين السابقة نتحصل على تقدير معلمتي النموذج:

$$\begin{cases} \hat{\beta}_1 = \frac{n \sum X_i Y_i - \sum X_i \sum Y_i}{n \sum X_i^2 - \left( \sum X_i \right)^2} = \frac{\sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})(Y_i - \bar{Y})}{\sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2} \\ \hat{\beta}_0 = \bar{Y} - \hat{\beta}_1 \bar{X} \end{cases}$$

ويكون النموذج المقدر بطريقة المربعات الصغرى (OLS) كما يلي:  $\hat{Y}_i = \hat{\beta}_0 + \hat{\beta}_1 X_i$

### خصائص مقدرات المربعات الصغرى

إن المقدرات المتحصل عليها لكل من  $\beta_1, \beta_0$  بطريقة المربعات الصغرى هي تقديرات نقطية  $\hat{\beta}_1, \hat{\beta}_0$  حيث

توزيع المعاينة لهذه المقدرات هو:

- متوسطات هذه المقدرات هي:

\*  $E(\hat{\beta}_0) = \beta_0$  ومنه نقول أن  $\hat{\beta}_0$  مقدر لـ  $\beta_0$ .

\*  $E(\hat{\beta}_1) = \beta_1$  ومنه نقول أن  $\hat{\beta}_1$  مقدر لـ  $\beta_1$ .

- وتباينات هذه المقدرات هي:

\* تباين  $\hat{\beta}_0$ : 
$$\text{var}(\hat{\beta}_0) = \left( \frac{1}{n} + \frac{\bar{X}^2}{\sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2} \right) \sigma_\varepsilon^2 = \left( \frac{\sum_{i=1}^n X_i^2}{n \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2} \right) \sigma_\varepsilon^2$$

\* تباين  $\hat{\beta}_1$ : 
$$\text{var}(\hat{\beta}_1) = \frac{\sigma_\varepsilon^2}{\sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2} + \bar{X}^2 \text{var}(\hat{\beta}_0)$$

نلاحظ أن تباين كل مقدر غير معروف لأنه يرتبط بتباين الأخطاء النظري  $\sigma_\varepsilon^2$ ، فينبغي في هذه الحالة تقدير تباين

الأخطاء للحصول على تباين البواقي:

$$\hat{\sigma}_\varepsilon^2 = \frac{\sum_{i=1}^n \hat{\varepsilon}_i^2}{n-2} = \frac{\sum_{i=1}^n (Y_i - \hat{Y}_i)^2}{n-2}$$

من النتائج التي توصلنا إليها عن مقدرات المربعات الصغرى يمكن أن نقول أن شكل التوزيع الاحتمالي

الخاص بالمقدرات  $\hat{\beta}_0, \hat{\beta}_1$  هو:

$$\hat{\beta}_0 \sim N \left[ \beta_0, \left( \frac{1}{n} + \frac{\bar{X}^2}{\sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2} \right) \sigma_\varepsilon^2 \right], \quad \hat{\beta}_1 \sim N \left[ \beta_1, \frac{\sigma_\varepsilon^2}{\sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2} \right]$$



من المعادلتين يتبين أنه كلما زاد التباين  $\sigma_e^2$  كلما زاد تباين المقدرات  $\hat{\beta}_0, \hat{\beta}_1$ ، وكلما كان انتشار قيم  $X$  أكبر

كلما قل تباين  $\hat{\beta}_0, \hat{\beta}_1$

ومن خواص مقدرات المربعات الصغرى  $\hat{\beta}_0, \hat{\beta}_1$ ، لدينا:

**أ- خاصية عدم التحيز:**

$E(\hat{\beta}_0) = \beta_0$  ومنه نقول أن  $\hat{\beta}_0$  مقدر غير متحيز لـ  $\beta_0$ .

$E(\hat{\beta}_1) = \beta_1$  ومنه نقول أن  $\hat{\beta}_1$  مقدر غير متحيز لـ  $\beta_1$ .

**ب- أفضل مقدر خطي غير متحيز BLUE:** تنطلق هذه الفكرة من نظرية Gauss-Markov والتي تقول "من بين

المقدرات الخطية وغير المتحيزة، تكون مقدرتا المربعات الصغرى العادية  $\hat{\beta}_0$  و  $\hat{\beta}_1$  أفضل مقدرتين خطيتين وغير متحيزتين،

حيث أن لها أصغر تباين ممكن مقارنة مع بقية المقدرات الخطية وغير المتحيزة الأخرى".

**ج- خاصية الاتساق:** نقول عن  $\hat{\beta}_1$  بأنه مقدر متسق إذا كان:

- توزيع المعاينة لـ  $\hat{\beta}_1$  يقترب من القيمة الحقيقية  $\beta_1$  كلما كانت  $n \rightarrow \infty$ ، ونقول أن النهاية الاحتمالية للمقدر

$$p \lim(\hat{\beta}_1) = \beta_1 \text{ ونكتب:}$$

- يجب أن تكون قيمتا التحيز والتباين تقتربان أو تساويان الصفر كلما اقترب  $n$  مما لا نهاية أي:

$$1. \lim_{n \rightarrow \infty} E(\hat{\beta}_1) = p \lim_{n \rightarrow \infty}(\hat{\beta}_1) = \beta_1$$

$$2. \lim_{n \rightarrow \infty} \text{var}(\hat{\beta}_1) = p \lim_{n \rightarrow \infty} \text{var}(\hat{\beta}_1) = 0$$

وبتحقق هذين الشرطين، نقول عن المقدر  $\hat{\beta}_1$  بأنه مقدر متسق للمعلمة الحقيقية  $\beta_1$ .

## 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،  $(1 - \alpha) \times 100\%$  درجة الثقة للمعلمة  $\theta$ .

## 1-2 مجال الثقة للمتوسط الحسابي للمجتمع $\mu_X$

### 1-1-2 مجال الثقة للمتوسط الحسابي في حالة توزيع المجتمع طبيعي

نفرض أن  $x_1, x_2, \dots, x_n$  تمثل قياسات عينة مسحوبة من مجتمع طبيعي  $N(\mu, \sigma^2)$  و أن  $\bar{X}$

يمثل الوسط الحسابي لقياسات هذه العينة لايجاد فترة الثقة للمعلمة  $\mu$

#### 1-1-1-2 حالة تباين المجتمع معلوما ( $\sigma_X^2$ معلومة)

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 بمستوى ثقة  $1 - \alpha$  من خلال العلاقة :

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

نسمي:

$T_1$ : حد الثقة الأدنى ،  $T_2$ : حد الثقة الأعلى ،  $1 - \alpha$ : مستوى الثقة

$[T_1, T_2]$ : مجال الثقة لمعلمة متوسط المجتمع  $\mu_X$

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  $\sigma_X^2$  يتبع أيضا التوزيع الطبيعي بمتوسط حسابي

$$\mu_{\bar{X}} = \mu_X \quad \text{ولكن بتباين} \quad \sigma_{\bar{X}}^2 = \sigma_X^2 / n$$

و بالتالي فإن الكمية المحورية المناسبة هي:  $Z = (\bar{X} - \mu_{\bar{X}}) / (\sigma_{\bar{X}})$

$\mu_X = \mu_{\bar{X}}$  avec et sans remise

$$\sigma_{\bar{X}}^2 = \begin{cases} \frac{\sigma_X^2}{n} & \text{avec remise} \\ \frac{\sigma_X^2}{n} \times \frac{N-n}{N-1} & \text{sans remise} \end{cases}$$

$$\frac{n}{N} \leq 0.05 \Rightarrow \frac{N-n}{N-1} \approx 1 \Rightarrow \frac{\sigma_X^2}{n} \times \frac{N-n}{N-1} \cong \frac{\sigma_X^2}{n}$$

$$Z = (\bar{X} - \mu_{\bar{X}}) / (\sigma_{\bar{X}}) \Rightarrow Z = (\bar{X} - \mu_X) / (\sigma_X / \sqrt{n})$$

وهي دالة في المقدار  $\bar{X}$  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:  $Z_{(1-\alpha/2)}$  و  $-Z_{(1-\alpha/2)}$  يساوي  $1-\alpha$

$$P\left(-Z_{(1-\alpha/2)} < Z < Z_{(1-\alpha/2)}\right) = 1 - \alpha$$

وبالتعويض عن  $Z$  نحصل على :

$$P\left(-Z_{(1-\alpha/2)} < (\bar{X} - \mu_{\bar{X}}) / (\sigma_{\bar{X}}) < Z_{(1-\alpha/2)}\right) = 1 - \alpha$$

وبعد ضرب كل طرف من أطراف هذه المتباينة بالانحراف المعياري  $\sigma_{\bar{X}}$  نجد:

$$P\left(-Z_{(1-\alpha/2)} \sigma_{\bar{X}} < \bar{X} - \mu_X < Z_{(1-\alpha/2)} \sigma_{\bar{X}}\right) = 1 - \alpha$$

ثم نطرح من جميع الأطراف المقدار  $\bar{X}$

$$P\left(-\bar{X} - Z_{(1-\alpha/2)} \sigma_{\bar{X}} < -\mu_X < -\bar{X} + Z_{(1-\alpha/2)} \sigma_{\bar{X}}\right) = 1 - \alpha$$

وبعد ضرب كل أطراف هذه المتباينة بإشارة ناقص وترتيبها نجد:

$$P\left(\bar{X} - Z_{(1-\alpha/2)} \sigma_{\bar{X}} < \mu_X < \bar{X} + Z_{(1-\alpha/2)} \sigma_{\bar{X}}\right) = 1 - \alpha$$

وهذا ما أشرنا إليه سابقا في الصورة العامة كما يلي:

$$P(T_1 < \mu_X < T_2) = 1 - \alpha$$

حيث أن:

$$T_1 = \bar{X} - Z_{(1-\alpha/2)} \sigma_{\bar{X}} \quad : T_1 \text{ حد الثقة الأدنى هو:}$$

$$T_2 = \bar{X} + Z_{(1-\alpha/2)} \sigma_{\bar{X}} \quad : T_2 \text{ حد الثقة الأعلى هو:}$$

$[T_1, T_2]$ : مجال الثقة لمعلمة متوسط المجتمع  $\mu_X$  هو:  $\mu_X \in \left[ \bar{X} \pm Z_{(1-(\alpha/2))} \sigma_{\bar{X}} \right]_{1-\alpha}$

$$\mu_X \in \left[ \bar{X} - Z_{(1-(\alpha/2))} \sigma_{\bar{X}} , \bar{X} + Z_{(1-(\alpha/2))} \sigma_{\bar{X}} \right]_{1-\alpha}$$

والمعلمة  $\theta$  محل التقدير هنا تمثل المتوسط الحسابي للمجتمع  $\mu_X$  ، ومن مجال الثقة السابق لـ  $\mu_X$  نقول أننا

واثقون بنسبة  $(1-\alpha)\%$  بأن متوسط المجتمع  $\mu_X$  ينتمي إلى المجال

$$\left[ \bar{X} - Z_{(1-(\alpha/2))} \sigma_{\bar{X}} , \bar{X} + Z_{(1-(\alpha/2))} \sigma_{\bar{X}} \right]$$

### 2-1-1-2 حالة تباين المجتمع غير معلوم ( $\sigma_X^2$ مجهولة)

في هذه الحالة فإننا نواجه معلمتين إثنيتين مجهولتين  $\mu_X$  و  $\sigma_X^2$  ، إذ غالبا ما نفكر في إيجاد تقدير للمتوسط

في مجتمع إحصائي تباينه  $\sigma_X^2$  مجهول، و يختلف الآن الموضوع عن الحالة السابقة إذ يجب تقدير تباين هذا المجتمع

$\sigma_X^2$  من خلال تباين العينة المسحوبة  $S_X^2$  لكي نتتمكن من تقدير المتوسط الحسابي للمجتمع  $\mu_X$

#### الحالة الأولى: العينات الصغيرة

إذا كان تباين المجتمع مجهول والمجتمع طبيعي وحجم العينة صغير  $30 < n$  ففي هذه الحالة نعتمد في

تحديد مجال الثقة لمتوسط المجتمع  $\mu_X$  على توزيع ستيودنت وليس على التوزيع الطبيعي بالرغم من أن توزيع المجتمع

الأصلي هو التوزيع الطبيعي وهذا نظرا لكون تباين المجتمع مجهولا  $\sigma_X^2$  وسوف نقوم بتقديره من خلال تباين العينة

$$\bar{x} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i \quad \text{المسحوبة } S_X^2 \text{ حيث:}$$

$$\hat{S}_x^2 = \frac{n}{n-1} S_X^2 \quad \text{حيث: } \hat{S}_x^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2 \quad \text{و} \quad S_x^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2$$

تقدير  $\sigma_X^2$  باستعمال تباين العينة  $S_X^2$ :

من النظريات السابقة التي تطرقنا لها في محور نظرية المعاينة نعلم أن:

- إذا كان السحب بإرجاع:

، ومنه فإن تقدير تباين المجتمع  $\sigma_X^2$  من خلال تباين العينة  $S_X^2$  و  $\sigma_X^2 = \frac{\sigma_X^2}{n}$  و  $E(S_X^2) = \sigma_X^2 \frac{n-1}{n}$

المسحوبة  $S_X^2$  يكون كالتالي:  $\hat{\sigma}_X^2 = \hat{S}_X^2 = S_X^2 \frac{n}{n-1}$

$$\sigma_{\bar{X}}^2 = \frac{\sigma_X^2}{n} = \frac{\hat{\sigma}_X^2}{n} = \frac{S_X^2 \cdot n/n-1}{n} = \frac{S_X^2}{n-1} \Rightarrow \sigma_{\bar{X}} = \frac{S_X}{\sqrt{n-1}} \quad \text{أي أن:}$$

- إذا كان السحب بدون إرجاع:

$$\text{و } \sigma_{\bar{X}}^2 = \frac{\sigma_X^2}{n} \cdot \frac{N-n}{N-1} \quad \text{و } E(S_X^2) = \sigma_X^2 \cdot \frac{n-1}{n} \cdot \frac{N}{N-1} \quad \text{، ومنه فإن تقدير تباين المجتمع } \sigma_X^2 \text{ من خلال}$$

$$\text{تباين العينة المسحوبة } S_X^2 \text{ يكون كالتالي: } \hat{\sigma}_X^2 = S_X^2 \cdot \frac{n}{n-1} \cdot \frac{N-1}{N} \quad \text{أي أن:}$$

$$\begin{aligned} \sigma_{\bar{X}}^2 &= \frac{\sigma_X^2}{n} \cdot \frac{N-n}{N-1} = \frac{\hat{\sigma}_X^2}{n} \cdot \frac{N-n}{N-1} = \frac{S_X^2 \cdot (n/n-1) \cdot (N-1/N)}{n} \cdot \frac{N-n}{N-1} \\ &= S_X^2 \cdot \frac{n}{n-1} \cdot \frac{N-1}{N} \cdot \frac{N-n}{n \cdot (N-1)} = \frac{S_X^2}{n-1} \cdot \frac{N-n}{N} \Rightarrow \sigma_{\bar{X}} = \frac{S_X}{\sqrt{n-1}} \cdot \frac{\sqrt{N-n}}{\sqrt{N}} \end{aligned}$$

$$\sigma_{\bar{X}}^2 = \begin{cases} \frac{\sigma_X^2}{n} = \frac{\hat{\sigma}_X^2}{n} = \frac{s_x^2}{n-1} & \text{avec remise} \\ \frac{\sigma_X^2}{n} \cdot \frac{N-n}{N-1} = \frac{\hat{\sigma}_X^2}{n} \cdot \frac{N-n}{N-1} = \frac{s_x^2}{n-1} \cdot \frac{N-n}{N} & \text{sans remise} \\ \frac{n}{N} \leq 0.05 \Rightarrow \frac{N-n}{N} \approx 1 \Rightarrow \frac{s_x^2}{n-1} \cdot \frac{N-n}{N} \approx \frac{s_x^2}{n-1} \end{cases}$$

تحديد الكمية المحورية المناسبة  $T$ :

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 حريته فإن:  $T = \frac{Z}{\sqrt{\chi^2/n-1}}$  يتبع توزيع  $t$  بدرجات حرية

$$n-1 \text{ حيث: } Z = \left( \frac{\bar{X} - \mu_X}{\sigma_{\bar{X}}} \right) \sim N(0,1) \text{ و } \frac{nS_X^2}{\sigma_X^2} \sim \chi_{(n-1)}^2 \quad \text{، إذن:}$$

$$T = \frac{Z}{\sqrt{\chi^2/n-1}} = \left( \frac{\bar{X} - \mu_X}{\sigma_{\bar{X}}} \right) / \left( \frac{\left( \frac{\sqrt{n} S_X}{\sigma_X} \right) / \sqrt{n-1}}{\sqrt{n-1}} \right)$$

$$T = \begin{cases} \left[ \frac{\bar{X} - \mu_X / (\sigma_X / \sqrt{n})}{\left( \frac{\sqrt{n} S_X}{\sigma_X} \right) / \sqrt{n-1}} \right] & \text{avec remise} \\ \left[ \frac{\bar{X} - \mu_X / \left( (\sigma_X / \sqrt{n}) \cdot \left( \frac{\sqrt{N-n}}{\sqrt{N-1}} \right) \right)}{\left( \frac{\sqrt{n} S_X}{\sigma_X} \right) / \sqrt{n-1}} \right] & \text{sans remise} \end{cases}$$

$$T = \begin{cases} \bar{X} - \mu_x / (S_x / \sqrt{n-1}) & \sim t_{(n-1)} \text{ avec remise} \\ \bar{X} - \mu_x / \left( (S_x / \sqrt{n-1}) \cdot \left( \sqrt{\frac{N-n}{N-1}} \right) \right) & \sim t_{(n-1)} \text{ sans remise} \end{cases}$$

تحديد مجال الثقة لمتوسط المجتمع باستعمال توزيع ستودنت:

الكمية المحورية المناسبة  $T$  لها توزيع  $t$  بدرجات حرية  $n-1$  و هي المناسبة في حالة تباين المجتمع مجهول

والتوزيع طبيعي وحجم العينة صغير، وعليه فإن:

$$P\left(-t_{(1-(\alpha/2),n-1)} < T < t_{(1-(\alpha/2),n-1)}\right) = 1 - \alpha$$

حيث أن  $t_{(1-(\alpha/2),n-1)}$  هي قيمة  $t$  الجدولة و بالتعويض عن  $T$  نحصل على ما يلي:

- إذا كان السحب بإرجاع:

$$P\left(-t_{(1-(\alpha/2),n-1)} < \bar{X} - \mu_x / (S_x / \sqrt{n-1}) < t_{(1-(\alpha/2),n-1)}\right) = 1 - \alpha$$

وبعد ضرب كل طرف من أطراف هذه المتباينة  $(S_x / \sqrt{n-1})$  نجد:

$$P\left(-t_{(1-(\alpha/2),n-1)} \cdot S_x / \sqrt{n-1} < \bar{X} - \mu_x < t_{(1-(\alpha/2),n-1)} \cdot S_x / \sqrt{n-1}\right) = 1 - \alpha$$

ثم نطرح من جميع الأطراف المقدار  $\bar{X}$  و بعد ضربها  $(-1)$  وترتيب المتباينة نجد:

$$P\left(\bar{X} - t_{(1-(\alpha/2),n-1)} \cdot S_x / \sqrt{n-1} < \mu_x < \bar{X} + t_{(1-(\alpha/2),n-1)} \cdot S_x / \sqrt{n-1}\right) = 1 - \alpha$$

حيث أن:

$$\bar{X} - t_{(1-(\alpha/2),n-1)} \cdot S_x / \sqrt{n-1} \quad \text{حد الثقة الأدنى هو:}$$

$$\bar{X} + t_{(1-(\alpha/2),n-1)} \cdot S_x / \sqrt{n-1} \quad \text{حد الثقة الأعلى هو:}$$

مجال الثقة لمعلمة متوسط المجتمع  $\mu_x$  هو:  $\mu_x \in \left[ \bar{X} \pm t_{(1-(\alpha/2),n-1)} \cdot S_x / \sqrt{n-1} \right]_{1-\alpha}$

$$\mu_x \in \left[ \bar{X} - t_{(1-(\alpha/2),n-1)} \cdot S_x / \sqrt{n-1} , \bar{X} + t_{(1-(\alpha/2),n-1)} \cdot S_x / \sqrt{n-1} \right]_{1-\alpha}$$

من مجال الثقة لـ  $\mu_x$  نقول أننا واثقون بنسبة  $(1-\alpha)\%$  بأن متوسط المجتمع  $\mu_x$  ينتمي إلى المجال

$$\left[ \bar{X} - t_{(1-(\alpha/2),n-1)} \cdot S_x / \sqrt{n-1} , \bar{X} + t_{(1-(\alpha/2),n-1)} \cdot S_x / \sqrt{n-1} \right]$$

- إذا كان السحب بدون إرجاع:

$$P\left(-t_{(1-(\alpha/2),n-1)} < \bar{X} - \mu_x / (S_x / \sqrt{n-1}) \left( \sqrt{\frac{N-n}{N-1}} \right) < t_{(1-(\alpha/2),n-1)}\right) = 1 - \alpha$$

وبعد ضرب كل طرف من أطراف هذه المتباينة  $(S_x/\sqrt{n-1})(\sqrt{N-n/N-1})$  نجد:

$$P\left(-t_{(1-(\alpha/2),n-1)} \cdot \frac{S_x}{\sqrt{n-1}} \frac{\sqrt{N-n}}{\sqrt{N-1}} < \bar{X} - \mu_X < t_{(1-(\alpha/2),n-1)} \cdot \frac{S_x}{\sqrt{n-1}} \frac{\sqrt{N-n}}{\sqrt{N-1}}\right) = 1 - \alpha$$

ثم نطرح من جميع الأطراف المقدار  $\bar{X}$  و بعد ضربها  $(-1)$  وترتيب المتباينة نجد:

$$P\left(\bar{X} - t_{(1-(\alpha/2),n-1)} \cdot \frac{S_x}{\sqrt{n-1}} \frac{\sqrt{N-n}}{\sqrt{N-1}} < \mu_X < \bar{X} + t_{(1-(\alpha/2),n-1)} \cdot \frac{S_x}{\sqrt{n-1}} \frac{\sqrt{N-n}}{\sqrt{N-1}}\right) = 1 - \alpha$$

حيث أن:

$$\bar{X} - t_{(1-(\alpha/2),n-1)} \cdot \frac{S_x}{\sqrt{n-1}} \frac{\sqrt{N-n}}{\sqrt{N-1}} \quad \text{حد الثقة الأدنى هو:}$$

$$\bar{X} + t_{(1-(\alpha/2),n-1)} \cdot \frac{S_x}{\sqrt{n-1}} \frac{\sqrt{N-n}}{\sqrt{N-1}} \quad \text{حد الثقة الأعلى هو:}$$

$$\mu_X \in \left[ \bar{X} \pm t_{(1-(\alpha/2),n-1)} \cdot \frac{S_x}{\sqrt{n-1}} \frac{\sqrt{N-n}}{\sqrt{N-1}} \right]_{1-\alpha} \quad \text{مجال الثقة لمعلمة متوسط المجتمع } \mu_X \text{ هو:}$$

$$\mu_X \in \left[ \bar{X} - t_{(1-(\alpha/2),n-1)} \cdot \frac{S_x}{\sqrt{n-1}} \frac{\sqrt{N-n}}{\sqrt{N-1}}, \bar{X} + t_{(1-(\alpha/2),n-1)} \cdot \frac{S_x}{\sqrt{n-1}} \frac{\sqrt{N-n}}{\sqrt{N-1}} \right]_{1-\alpha}$$

من مجال الثقة لـ  $\mu_X$  نقول أننا واثقون بنسبة  $(1-\alpha)\%$  بأن متوسط المجتمع  $\mu_X$  ينتمي إلى المجال

$$\left[ \bar{X} - t_{(1-(\alpha/2),n-1)} \cdot \frac{S_x}{\sqrt{n-1}} \frac{\sqrt{N-n}}{\sqrt{N-1}}, \bar{X} + t_{(1-(\alpha/2),n-1)} \cdot \frac{S_x}{\sqrt{n-1}} \frac{\sqrt{N-n}}{\sqrt{N-1}} \right]$$

### الحالة الثانية: العينات الكبيرة

إذا كان تباين المجتمع مجهول والمجتمع طبيعي وحجم العينة كبير  $n \geq 30$  ففي هذه الحالة من المفروض نعتمد في تحديد مجال الثقة لمتوسط المجتمع  $\mu_X$  على توزيع ستودنت وليس على التوزيع الطبيعي بالرغم من أن توزيع المجتمع الأصلي هو التوزيع الطبيعي وهذا نظرا لكون تباين المجتمع مجهولا  $\sigma_X^2$  وسوف نقوم بتقديره من خلال تباين العينة المسحوبة  $S_X^2$  ولكن وطبقا لنظرية النهاية المركزية فإن توزيع ستودنت يؤول إلى التوزيع الطبيعي بشرط أن يكون حجم العينة  $n$  كبيرا، فعندما تزداد  $n$  فإن  $S_X^2$  تقترب من  $\sigma_X^2$  و يقترب التوزيع الجديد من التوزيع الطبيعي المعياري. مجال الثقة لمعلمة متوسط المجتمع  $\mu_X$  هو:

$$\mu_X \in \left[ \bar{X} \pm Z_{(1-(\alpha/2))} \frac{S_x}{\sqrt{n-1}} \right]_{1-\alpha} \quad * \text{ إذا كان السحب بإرجاع:}$$

$$\mu_X \in \left[ \bar{X} \pm Z_{(1-(\alpha/2))} \frac{S_x}{\sqrt{n-1}} \frac{\sqrt{N-n}}{\sqrt{N-1}} \right]_{1-\alpha} \quad * \text{ إذا كان السحب بدون إرجاع:}$$

## 2-1-2 مجال الثقة للمتوسط الحسابي في حالة توزيع المجتمع غير طبيعي أو مجهول التوزيع

نفرض أن  $x_1, x_2, \dots, x_n$  تمثل قياسات عينة مسحوبة من مجتمع غير طبيعي أو مجهول التوزيع و أن

$\bar{x}$  يمثل الوسط الحسابي لقياسات هذه العينة لايجاد فترة الثقة لمعلمة المجتمع  $\mu_X$ :

### 1-2-1-2 حالة تباين المجتمع معلوماً ( $\sigma_X^2$ معلومة)

#### الحالة الأولى: العينات الصغيرة

إذا كان تباين المجتمع معلوم والمجتمع غير طبيعي وحجم العينة صغير  $30 < n$  ففي هذه الحالة لا نستطيع الاعتماد في تحديد مجال الثقة لمتوسط المجتمع  $\mu_X$  على توزيع ستودنت لأن المجتمع ليس طبيعي ولا يمكن استخدام نظرية النهاية المركزية لأن حجم العينة صغير و لكن و نظرا لكون تباين المجتمع معلوماً  $\sigma_X^2$  سوف نقوم بتقدير مجال الثقة لمتوسط المجتمع  $\mu_X$  باستخدام نظرية تشيبيشيف كما يلي:

#### نظرية تشيبيشيف

في كثير من الظروف العملية عندما يكون التوزيع الاحتمالي مجهولا يكون الحد الاعلى المحسوب من متباينة تشيبيشيف مفيداً جداً بالرغم من أنه ربما يكون غير دقيق.

نفرض أن  $X$  متغير عشوائي بدالة احتمالية  $f(x)$  بوسط وتباين محدودين هما على التوالي  $\mu$  و  $\sigma_X^2$

ولنفرض أن  $k$  عدد موجب، عندئذ

$$P[(X - \mu) < k\sigma] \geq 1 - \frac{1}{k^2} \quad \text{or} \quad P[(X - \mu) \geq k\sigma] \leq \frac{1}{k^2}$$

$$\sigma^2 = E(X - \mu)^2 = \int_{-\infty}^{+\infty} (X - \mu)^2 f(x) dx$$

$$= \int_{-\infty}^{\mu-k\sigma} (X - \mu)^2 f(x) dx + \int_{\mu-k\sigma}^{\mu+k\sigma} (X - \mu)^2 f(x) dx + \int_{\mu+k\sigma}^{+\infty} (X - \mu)^2 f(x) dx$$

$$\geq \int_{-\infty}^{\mu-k\sigma} (X - \mu)^2 f(x) dx + \int_{\mu+k\sigma}^{+\infty} (X - \mu)^2 f(x) dx \quad \dots (*)$$

- واضح في التكامل الأول من (\*) أن  $x \leq \mu - k\sigma$  وذلك يعني  $\mu - x \geq k\sigma$

- وأنه في التكامل الثاني من (\*) أن  $x \geq \mu + k\sigma$  وذلك يعني  $x - \mu \geq k\sigma$



$$\begin{aligned}\sigma^2 &\geq \int_{-\infty}^{\mu-k\sigma} (k\sigma)^2 f(x) dx + \int_{\mu+k\sigma}^{+\infty} (k\sigma)^2 f(x) dx \\ &= k^2 \sigma^2 \left[ \int_{-\infty}^{\mu-k\sigma} f(x) dx + \int_{\mu+k\sigma}^{+\infty} f(x) dx \right] \\ &= k^2 \sigma^2 [P(X \leq \mu - k\sigma) + P(X - \mu \geq k\sigma)] \\ &= k^2 \sigma^2 [P(X - \mu \leq -k\sigma) + P(X - \mu \geq k\sigma)] \\ &= k^2 \sigma^2 P[|X - \mu| \geq k\sigma] \\ \sigma^2 &\geq k^2 \sigma^2 P[|X - \mu| \geq k\sigma] \dots (**)\end{aligned}$$

وبقسمة طرفي (\*\*\*) على  $k^2 \sigma^2$  نحصل على:

$$P[|X - \mu| \geq k\sigma] \leq \frac{1}{k^2} \Rightarrow 1 - P[|X - \mu| \geq k\sigma] \geq 1 - \frac{1}{k^2}$$

أي أن:  $P[|X - \mu| < k\sigma] \geq 1 - \frac{1}{k^2}$  وبفرض أن أي أن  $c = k\sigma > 0$  عندئذ فإن هذه المتباينة ستكون

$$P[|X - \mu| < c] \geq 1 - \frac{\sigma^2}{c^2} \Rightarrow P[|X - \mu| \geq c] \leq \frac{\sigma^2}{c^2} \quad \text{كالتالي:}$$

من المتباينة:  $P[|X - \mu| < k\sigma] \geq 1 - \frac{1}{k^2}$  نستطيع إيجاد مجال الثقة لمتوسط المجتمع كما يلي:

$$\begin{aligned}\mu_X &\in [\bar{X} - k \cdot \sigma_{\bar{X}}, \bar{X} + k \cdot \sigma_{\bar{X}}]_{1-\alpha} \\ \mu_X &\in [\bar{X} - k \cdot \sigma_{\bar{X}}, \bar{X} + k \cdot \sigma_{\bar{X}}]_{1-\frac{1}{k^2}}\end{aligned}$$

إذن، مجال الثقة لمعلمة متوسط المجتمع  $\mu_X$  هو:

$$\mu_X \in \left[ \bar{X} \pm k \cdot \frac{\sigma_X}{\sqrt{n}} \right]_{1-(1/k^2)} \quad * \text{ إذا كان السحب بإرجاع:}$$

$$\mu_X \in \left[ \bar{X} \pm k \cdot \frac{\sigma_X}{\sqrt{n}} \frac{\sqrt{N-n}}{\sqrt{N-1}} \right]_{1-(1/k^2)} \quad * \text{ إذا كان السحب بدون إرجاع:}$$

### الحالة الثانية: العينات الكبيرة

إذا كان تباين المجتمع معلوم والمجتمع غير طبيعي وحجم العينة كبير  $n \geq 30$  ففي هذه الحالة نعلم في تحديد مجال الثقة لمتوسط المجتمع  $\mu_X$  على نظرية النهاية المركزية فإن توزيع المجتمع المجهول يؤول إلى التوزيع الطبيعي المعياري.

مجال الثقة لمعلمة متوسط المجتمع  $\mu_X$  هو:

$$\mu_X \in \left[ \bar{X} \pm Z_{(1-(\alpha/2))} \frac{\sigma_X}{\sqrt{n}} \right]_{1-\alpha} \quad * \text{ إذا كان السحب بإرجاع:}$$

$$\mu_X \in \left[ \bar{X} \pm Z_{(1-(\alpha/2))} \frac{\sigma_X}{\sqrt{n}} \frac{\sqrt{N-n}}{\sqrt{N-1}} \right]_{1-\alpha} \quad * \text{ إذا كان السحب بدون إرجاع:}$$

### 2-2-1-2 حالة تباين المجتمع غير معلوم ( $\sigma_X^2$ مجهولة)

إذا كان تباين المجتمع غير معلوم والمجتمع غير طبيعي وحجم العينة كبير  $n \geq 30$  ففي هذه الحالة يجب إيجاد تقدير للمتوسط في مجتمع إحصائي تباينه مجهول، بالتالي يجب تقدير تباين هذا المجتمع من خلال تباين العينة المسحوبة لكي تتمكن من تقدير المتوسط الحسابي للمجتمع

نعتمد في تحديد مجال الثقة لمتوسط المجتمع  $\mu_X$  على نظرية النهاية المركزية فإن توزيع المجتمع المجهول يؤول إلى التوزيع الطبيعي المعياري و مجال الثقة لمعلمة متوسط المجتمع  $\mu_X$  هو:

$$\mu_X \in \left[ \bar{X} \pm Z_{(1-(\alpha/2))} \frac{S_x}{\sqrt{n-1}} \right]_{1-\alpha} \quad * \text{ إذا كان السحب بإرجاع:}$$

$$\mu_X \in \left[ \bar{X} \pm Z_{(1-(\alpha/2))} \frac{S_x}{\sqrt{n-1}} \frac{\sqrt{N-n}}{\sqrt{N-1}} \right]_{1-\alpha} \quad * \text{ إذا كان السحب بدون إرجاع:}$$

جدول يلخص مجالات الثقة لمتوسط المجتمع  $\mu_X$

توزيع المجتمع	تباين المجتمع	حجم العينة	نوع السحب	مجال الثقة
المجتمع طبيعي	معلوم	لا يهم	إرجاع	$\mu_X \in \left[ \bar{X} \pm Z_{(1-(\alpha/2))} \cdot \frac{\sigma_X}{\sqrt{n}} \right]_{1-\alpha}$
			بدون إرجاع	$\mu_X \in \left[ \bar{X} \pm Z_{1-\frac{\alpha}{2}} \cdot \frac{\sigma_X}{\sqrt{n}} \frac{\sqrt{N-n}}{\sqrt{N-1}} \right]_{1-\alpha}$
غير معلوم	غير معلوم	$n < 30$	إرجاع	$\mu_X \in \left[ \bar{X} \pm t_{\left(1-\frac{\alpha}{2}, n-1\right)} \cdot \frac{S}{\sqrt{n-1}} \right]_{1-\alpha}$
			بدون إرجاع	$\mu_X \in \left[ \bar{X} \pm t_{\left(1-\frac{\alpha}{2}, n-1\right)} \cdot \frac{S}{\sqrt{n-1}} \frac{\sqrt{N-n}}{\sqrt{N-1}} \right]_{1-\alpha}$

$\mu_X \in \left[ \bar{X} \pm Z_{1-\frac{\alpha}{2}} \cdot \frac{S}{\sqrt{n-1}} \right]_{1-\alpha}$	بإرجاع	$n \geq 30$		
$\mu_X \in \left[ \bar{X} \pm Z_{1-\frac{\alpha}{2}} \cdot \frac{S}{\sqrt{n-1}} \sqrt{\frac{N-n}{N-1}} \right]_{1-\alpha}$	بدون بإرجاع			
$\mu_X \in \left[ \bar{X} \pm k \cdot \frac{\sigma_X}{\sqrt{n}} \right]_{1-(1/k^2)}$	بإرجاع	$n < 30$	معلوم	المجتمع غير طبيعي
$\mu_X \in \left[ \bar{X} \pm k \cdot \frac{\sigma_X}{\sqrt{n}} \sqrt{\frac{N-n}{N-1}} \right]_{1-(1/k^2)}$	بدون بإرجاع			
$\mu_X \in \left[ \bar{X} \pm Z_{1-\frac{\alpha}{2}} \cdot \frac{\sigma_X}{\sqrt{n}} \right]_{1-\alpha}$	بإرجاع	$n \geq 30$		
$\mu_X \in \left[ \bar{X} \pm Z_{1-\frac{\alpha}{2}} \cdot \frac{\sigma_X}{\sqrt{n}} \sqrt{\frac{N-n}{N-1}} \right]_{1-\alpha}$	بدون بإرجاع			
$\mu_X \in \left[ \bar{X} \pm Z_{1-\frac{\alpha}{2}} \cdot \frac{S}{\sqrt{n-1}} \right]_{1-\alpha}$	بإرجاع	$n \geq 30$	غير معلوم	
$\mu_X \in \left[ \bar{X} \pm Z_{1-\frac{\alpha}{2}} \cdot \frac{S}{\sqrt{n-1}} \sqrt{\frac{N-n}{N-1}} \right]_{1-\alpha}$	بدون بإرجاع			

## 2-2 مجال الثقة لتباين المجتمع $\sigma_X^2$ :

نفرض أن  $x_1, x_2, \dots, x_n$  تمثل قياسات عينة مسحوبة من مجتمع طبيعي  $N(\mu, \sigma^2)$  و نرغب

في إيجاد مجال الثقة لتباين المجتمع  $\sigma_X^2$  وهنا لدينا حالتين

### 1-2-2 متوسط المجتمع معلوما ( $\mu_X$ معلوم)

إذا كان متوسط المجتمع معلوما فإن:  $S_x^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (x_i - \mu_X)^2$  يمثل تباين العينة على أساس متوسط

المجتمع  $\mu_X$ .

كما هو معلوم فإن المقدار:  $\chi^2 = \frac{n \cdot S_x^2}{\sigma_X^2}$  سوف يتوزع توزيع مربع كاي بدرجة حرية  $n$

$$\chi^2 = \frac{n \cdot S_X^2}{\sigma_X^2} = \sum_{i=1}^n \left( \frac{x_i - \mu_X}{\sigma_X} \right)^2 \sim \chi^2_{(n)}$$

لذلك يمكننا أن نكتب:

$$P \left( \chi^2_{\left(\frac{\alpha}{2}, n\right)} < \frac{n \cdot S_X^2}{\sigma_X^2} < \chi^2_{\left(1-\frac{\alpha}{2}, n\right)} \right) = 1 - \alpha$$

و بتقسيم كافة أطراف المتباينة السابقة على  $n \cdot S_X^2$  ثم نأخذ مقلوب هذه المتباينة المزدوجة ، نصل إلى مجال الثقة

$$P \left( \frac{n \cdot S_X^2}{\chi^2_{\left(1-\frac{\alpha}{2}, n\right)}} < \sigma_X^2 < \frac{n \cdot S_X^2}{\chi^2_{\left(\frac{\alpha}{2}, n\right)}} \right) = 1 - \alpha$$

لمعلمة تباين المجتمع  $\sigma_X^2$  هو:

وهذا يعني أنه بالنسبة إلى مجال الثقة لتباين المجتمع المجهول  $\sigma_X^2$  في مجتمع إحصائي فإن مستوى الثقة هو:  $1 - \alpha$

$$\cdot \frac{n \cdot S_X^2}{\chi^2_{\left(\frac{\alpha}{2}, n\right)}} \text{ ، و حد الثقة الأعلى هو: } \frac{n \cdot S_X^2}{\chi^2_{\left(1-\frac{\alpha}{2}, n\right)}}$$

$$\left[ \frac{n \cdot S_X^2}{\chi^2_{\left(1-\frac{\alpha}{2}, n\right)}} , \frac{n \cdot S_X^2}{\chi^2_{\left(\frac{\alpha}{2}, n\right)}} \right]_{1-\alpha}$$

مجال الثقة لمعلمة تباين المجتمع  $\sigma_X^2$  هو:

ومنه فإن مجال الثقة للانحراف المعياري هو :

$$P \left( \sqrt{\frac{n \cdot S_X^2}{\chi^2_{\left(1-\frac{\alpha}{2}, n\right)}}} < \sigma_X < \sqrt{\frac{n \cdot S_X^2}{\chi^2_{\left(\frac{\alpha}{2}, n\right)}}} \right) = 1 - \alpha$$

### 2-2-2 إذا كان متوسط المجتمع مجهولا ( $\mu_X$ مجهول)

إذا كان متوسط المجتمع  $\mu_X$  مجهولا فإن:  $S_x^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2$  يمثل تباين العينة على

أساس متوسط العينة  $\bar{x}$  ، و  $\hat{S}_x^2 = \frac{n}{n-1} S_x^2$  حيث:

$$\hat{S}_x^2 = \frac{n}{n-1} S_x^2 = \frac{n}{n-1} \cdot \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2$$

كما هو معلوم فإن المقدار:  $\chi^2 = \frac{n \cdot S_x^2}{\sigma_X^2}$  سوف يتوزع توزيع مربع كاي بدرجة حرية  $n - 1$

$$\chi^2 = \frac{n \cdot S_X^2}{\sigma_X^2} = \sum_{i=1}^n \left( \frac{x_i - \bar{x}}{\sigma_X} \right)^2 \sim \chi^2_{(n-1)}$$

لذلك يمكننا أن نكتب:

$$P \left( \chi^2_{\left(\frac{\alpha}{2}, n-1\right)} < \frac{n \cdot S_X^2}{\sigma_X^2} < \chi^2_{\left(1-\frac{\alpha}{2}, n-1\right)} \right) = 1 - \alpha$$

حد الثقة الأدنى هو:  $\frac{n \cdot S_X^2}{\chi^2_{\left(1-\frac{\alpha}{2}, n-1\right)}}$  ، و حد الثقة الأعلى هو:  $\frac{n \cdot S_X^2}{\chi^2_{\left(\frac{\alpha}{2}, n-1\right)}}$  ،

مجال الثقة لمعلمة تباين المجتمع  $\sigma_X^2$  هو:  $\left[ \frac{n \cdot S_X^2}{\chi^2_{\left(1-\frac{\alpha}{2}, n-1\right)}}, \frac{n \cdot S_X^2}{\chi^2_{\left(\frac{\alpha}{2}, n-1\right)}} \right]_{1-\alpha}$

ومنه فإن مجال الثقة للإلحراف المعياري هو :

$$P \left( \sqrt{\frac{n \cdot S_X^2}{\chi^2_{\left(1-\frac{\alpha}{2}, n-1\right)}}} < \sigma_X < \sqrt{\frac{n \cdot S_X^2}{\chi^2_{\left(\frac{\alpha}{2}, n-1\right)}}} \right) = 1 - \alpha$$

### 3-2 مجال الثقة للنسبة

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

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

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  $n$  فإن:

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

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

و إذا كانت  $n$  كبيرة و وفقا لنظرية النهاية المركزية فإن التوزيع التقريبي ل  $X$  هو:  $Z = \frac{(X - n.p)}{\sqrt{n.p.q}}$

له تقريبا توزيع طبيعي معياري و بالتالي فإن:  $P\left(-Z_{(1-(\alpha/2))} < Z < Z_{(1-(\alpha/2))}\right) = 1 - \alpha$

و بالتعويض بقيمة  $Z$  نحصل على  $P\left(-Z_{(1-(\alpha/2))} < \frac{(X - n.p)}{\sqrt{n.p.q}} < Z_{(1-(\alpha/2))}\right) = 1 - \alpha$

و بالتالي فإن:  $P\left(p' - Z_{(1-(\alpha/2))}\sqrt{p.q/n} < p < p' + Z_{(1-(\alpha/2))}\sqrt{p.q/n}\right) = 1 - \alpha$

رغم توفر المعلومات عن  $p'$  و  $n$  فإنه لا يمكن إيجاد قيمتي المجال و ذلك لعدم معرفتنا القيمة  $p$  و  $q$  (وهما

مجهولان) الموجودة في الإنحراف المعياري  $\sigma_p^2 = \frac{p.q}{n}$  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  $p'$

نحن نعلم بأن  $p'$  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  $p'$  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 وبإحلال التقدير النقطي  $p' = \frac{X}{n}$  مكان  $p$  و إدخال  $p'$  داخل الجذر التربيعي يمكننا من الوصول إلى مجال الثقة للنسبة  $p$  كما يلي:

$P\left(p' - Z_{(1-(\alpha/2))}\sqrt{p'(1-p')/n} < p < p' + Z_{(1-(\alpha/2))}\sqrt{p'(1-p')/n}\right) = 1 - \alpha$

و بالتالي فإن :

حد الثقة الأدنى هو:  $\left(p' - Z_{(1-(\alpha/2))}\sqrt{p'(1-p')/n}\right)$  ،

و حد الثقة الأعلى هو:  $\left(p' + Z_{(1-(\alpha/2))}\sqrt{p'(1-p')/n}\right)$  ،

مجال الثقة لمعلمة النسبة في المجتمع  $p$  هو:

$$\left[ p' - Z_{\left(1-\frac{\alpha}{2}\right)} \sqrt{\frac{p'(1-p')}{n}} , p' + Z_{\left(1-\frac{\alpha}{2}\right)} \sqrt{\frac{p'(1-p')}{n}} \right]_{1-\alpha}$$

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 إرجاع 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

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