



جمهورية العراق
وزارة التعليم العالي والبحث العلمي
جامعة كربلاء
كلية الادارة و الاقتصاد
قسم الاحصاء

الاختبار الفعلى طريقة لتقدير معلمات توزيع حابا الاحتمالي مع تطبيق عملي

رسالة مقدمة الى مجلس كلية الادارة والاقتصاد في جامعة كربلاء
و هي جزء من متطلبات نيل درجة ماجستير في علوم الاحصاء

من قبل

باقر كريم فهد

بإشراف

أ.م.د. مهدي وهاب نعمة

2018 م

كربلاء

١٤٣٩ هـ

(وَإِنْ تَعْدُ وَأْ
نِعْمَةٌ لِّلَّهِ لَا
تُحْصِنُو هَا
إِنَّ اللَّهَ لَغَفُورٌ وَرُ
رَحِيمٌ)

صدق الله العلي العظيم
سورة النحل الآية {18}

شكر وتقدير

بسم الله الرحمن الرحيم

((رب أوزعني أنأشكر نعمتك التي أنعمت علي وعلى ولدي وأنأعمل صالحاً ترضاه وأدخلني برحمتك في عبادك الصالحين)) صدق الله العلي العظيم ، (النمل / 19) .

الحمد لله الاول قبل الوجود والآخر بعد الخلود المطلق عن الحدود الواجب له السجود وصلوات الله وصلوات ملائكته وانبيائه ورسله وجميع خلقه على محمد وآل محمد والسلام عليه وعليهم ورحمة الله وبركاته . الحمد لله الذي وفقني وأعانني بالصبر والقدرة على إنجاز هذه الرسالة المتواضعة.

من لم يشكر المخلوق لم يشكر الخالق فالشكر للعلم (المهندس الحقوقى نعمة فهد حسين) كما اتقدم ببالغ الشكر والامتنان الى اساتذتي والذين لهم الفضل الكبير (أ. د. عواد كاظم الخالدي وأ. د. عبد الحسين حسن الطائي وأ. د. عدنان نجم الدين وأ. م. د. شروق عبد الرضا وأ. د. جاسم ناصر حسين وأ. م. د. إنعام عبد الرحمن وأ. د. فياض عبد الله) وأنقدم بالشكر الجليل الى رئيس وأعضاء لجنة المناقشة المحترمين لقبولهم مناقشة رسالتي وفقهم الله .

كما يطيب لي ان اتقدم باصدق الشكر والامتنان للاصدقاء (يشار خالد علي وعلي محمد جواد ومحمد حسن بندر). كما يسرني ان اشكر الجنود المجهولين الذي شجعونى لاتمام هذه المسيرة القاسية علي فكانت كلماتهم بمثابة السلاح الذى ينتصر به المقاتل فى المعركة فهم اخوتى حقاً لهم مني كل الاحترام.

ومن الله التوفيق والسداد

باقر

المستخلص

يعد توزيع كابا من التوزيعات الاحتمالية المستمرة الذي يدرس السلوك العشوائي للظواهر المهمة حياتياً وعلمياً. وقد طور هذا التوزيع على يد العالم Hosking وعلماء آخرون . ان هذا التوزيع يدرس بعض الظواهر الطبيعية مثل ظاهرة تساقط الامطار وظاهرة تغير المناخ . وكذلك استعمل هذا التوزيع في دراسة ظواهر حديثة الاكتشاف مثل ظاهرة الرياح الشمسية و خواص البلازما وغيرها من الظواهر فمن هنا تأتي أهمية هذا التوزيع . وان له صيغًا مختلفة وستتناول في هذه الرسالة صيغته الناتجة من حاصل خلط توزيع كاما وتوزيع اللوغارتم الطبيعي ، والتي يدرس عن طريقها الظواهر الطبيعية . وكان اهتمام الباحث باشتقاء خواص التوزيع . واستعمل خمسة طرائق لتقدير المعلم الثالث (α, β, θ) للتوزيع بعد اكمال العمليات الرياضية للتوصيل الى الصيغ النهائية لهذه الطرائق . كانت الطرائق التي تم استعمالها هي : طريقة الامكان الاعظم ، وطريقة العزوم الكمية الخطية ، وطريقة المقدرات التجزئية ، وطريقة العزوم الخطية ، وطريقة العزوم في حالة التحيز ، ولكن اختار من هذه الطرائق افضلها في تقدير معلم الثالث للتوزيع وقد تم استعمل اسلوب المحاكاة للتوصيل الى معرفة اي الطرائق هي الافضل في تقدير معلم التوزيع . اجريت المحاكاة لعشر مجموعات من البيانات الافتراضية ولخمس جنوم من العينات (150,100,75,50,25) . كانت النتائج جيدة في تحديد الطريقة الافضل التي كانت هي طريقة العزوم الكمية الخطية هي الافضل من بقية الطرائق عند جميع جنوم العينات المختلفة . لذلك تم استخدام هذه الطريقة في الجانب التطبيقي والذي يدرس ظاهرة تساقط الامطار في محافظة بغداد حين استعملنا بيانات حقيقة لمحطة الارصاد محافظة بغداد الرئيسة . وقد تم الحصول على هذه البيانات من الجهاز المركزي للإحصاء .

تم التوصيل في الرسالة الى استنتاجات كان اهمها :

- 1- وجد أن أفضل التقديرات لمعالم توزيع كابا كانت عند طريقة العزوم الكمية الخطية .
- 2- تم الالاثبات في الجانب التجاري للتوزيع بان القيم التقديرية للمعلم (α, β, θ) متقاربة جدا مع القيم الافتراضية .
- 3- عند اجراء اختبار حسن المطابقة (Goodness of fit) و عند مقارنة قيمة (P-value) لمعيار (Chi2) مع (0.01) في الجانب التطبيقي تبين للباحث ان البيانات في محطة ارصاد محافظة بغداد تسلك وفق الفرضية البديلة ($H_1: X \sim Kappa$) اي تتوزع توزيع كابا .

اضافة الى التوصيات التي كان اهمها :

- 1- توسيع نطاق البحث لكي يتضمن الصيغ السبعة الاخرى لتوزيع كابا لما لذلك من اهمية في دراسة الظواهر الحياتية وظاهرة تغير المناخ وظواهر الفضاء الخارجي التي يدرسها التوزيع.
- 2- استعمال طرائق اخرى للتقدير، غير التي اعتمدتها الباحث مثل LH- Moment وطريقة TL- Moment والطرائق البيزية وغيرها لمعرفة مدى الدقة لتلك الطرائق.

قائمة المحتويات

الصفحة	المحتوى	الترتيب
أ	الآلية	-
ب	الاهداء	-
ج	الشكر والتقدير	-
ل	المستخلص	-
د-و	المحتوى	-
ز-ط	الجدوال	-
ك	الاشكال	-
ل	قائمة الرموز والمصطلحات	-
الفصل الاول (منهجية الدراسة)		
1	المقدمة	1 .1
2	مشكلة الدراسة	2.1
2	هدف الدراسة	3.1
5-2	الاستعراض المرجعي	4.1
الفصل الثاني (الجانب النظري)		
6	المقدمة	1.2
6	توزيع كاما	2.2
6	خصائص توزيع كاما	1.2.2
6	دالة الكثافة الاحتمالية	1.1.2.2
6	دالة التوزيع التراكمية	2.1.2.2
7	الوسط الحسابي	-
7	التبابن	-
7	توزيع اللوغارتم الطبيعي	3.2
7	خصائص التوزيع اللوغاريتم الطبيعي	1.3.2
7	دالة الكثافة الاحتمالية	1.1.3.2
7	دالة التوزيع التراكمية	2.1.3.2
7	الوسط الحسابي	-
7	التبابن	-
8	توزيع كابا	4.2
22-9	خصائص توزيع كابا	1.4.2

قائمة الاشكال

رقم الصفحة	المحتوى	رقم الشكل
67	($\alpha=2, \beta=2, \theta = 3$) دالة الكثافة الاحتمالية لقيم الافتراضية	(3-1 a)
68	($\alpha=2, \beta=1, \theta = 2$) دالة الكثافة الاحتمالية لقيم الافتراضية	(3-1b)
68	($\alpha=3, \beta=2, \theta = 4$) دالة الكثافة الاحتمالية لقيم الافتراضية	(3-1c)
69	($\alpha=2, \beta=3, \theta = 1.5$) دالة الكثافة الاحتمالية لقيم الافتراضية	(3-1d)
69	($\alpha=1.5, \beta=3, \theta = 1.5$) دالة الكثافة الاحتمالية لقيم الافتراضية	(3-1e)
70	($\alpha=2.5, \beta=3, \theta = 1.5$) دالة الكثافة الاحتمالية لقيم الافتراضية	(3-1f)
70	($\alpha=3, \beta=4, \theta = 2$) دالة الكثافة الاحتمالية لقيم الافتراضية	(3-1g)
71	($\alpha=4, \beta=4, \theta = 2$) دالة الكثافة الاحتمالية لقيم الافتراضية	(3-1h)
71	($\alpha=2, \beta=3, \theta = 2$) دالة الكثافة الاحتمالية لقيم الافتراضية	(3-1i)
72	($\alpha=3, \beta=4, \theta = 3$) دالة الكثافة الاحتمالية لقيم الافتراضية	(3-1j)
72	($\alpha=2, \beta=2, \theta = 3$) دالة التوزيع التراكمية لقيم الافتراضية	(3-2 a)
73	($\alpha=2, \beta=1, \theta = 2$) دالة التوزيع التراكمية لقيم الافتراضية	(3-2b)
73	($\alpha=3, \beta=2, \theta = 4$) دالة التوزيع التراكمية لقيم الافتراضية	(3-2c)
74	($\alpha=2, \beta=3, \theta = 1.5$) دالة التوزيع التراكمية لقيم الافتراضية	(3-2d)
74	($\alpha=1.5, \beta=3, \theta = 1.5$) دالة التوزيع التراكمية لقيم الافتراضية	(3-2e)
75	($\alpha=2.5, \beta=3, \theta = 1.5$) دالة الكثافة التوزيع التراكمية الافتراضية	(3-2f)
75	($\alpha=3, \beta=4, \theta = 2$) دالة التوزيع التراكمية لقيم الافتراضية	(3-2g)
76	($\alpha=4, \beta=4, \theta = 2$) دالة التوزيع التراكمية لقيم الافتراضية	(3-2h)
76	($\alpha=2, \beta=3, \theta = 2$) دالة التوزيع التراكمية لقيم الافتراضية	(3-2i)
77	($\alpha=3, \beta=4, \theta = 3$) دالة التوزيع التراكمية لقيم الافتراضية	(3-2j)
80	دالة التوزيع الاحتمالي للبيانات الحقيقية لمحافظة بغداد	(3 -3)
80	دالة التوزيع التراكمي للبيانات الحقيقية لمحافظة بغداد	(3 -3)

قائمة الجداول

رقم الصفحة	المحتوى	رقم الجدول
44	يبين القيم الافتراضية لمعلمات التوزيعات الموظفة في التقدير	(3-1)
46-45	يبين متوسط مربعات الخطأ MSE لتقديرات المعامل للطرائق الخمس عند حجوم العينات (150,100,75,50,25) ولمجموعة القيم الاولية ($\alpha = 2, \beta = 2, \theta = 3$)	(3-2)
46	يبين نتائج المقارنة بين الطرق في تقدير النموذج العام باستعمال معيار Mean Squared Error عند حجوم العينات (150,100,75,50,25) ولمجموعة القيم الاولية ($\alpha = 2, \beta = 2, \theta = 3$)	(3-3)
48-47	يبين متوسط مربعات الخطأ MSE لتقديرات المعامل للطرائق الخمس عند حجوم العينات (n=25,50,75,100,150) ولمجموعة القيم الاولية ($\alpha = 2, \beta = 1, \theta = 2$)	(3-4)
48	يبين نتائج المقارنة بين الطرائق في تقدير النموذج العام باستعمال معيار Mean Squared Error عند حجوم العينات (150,100,75,50,25) ولمجموعة القيم الاولية ($\alpha = 2, \beta = 1, \theta = 2$)	(3-5)
50-49	يبين متوسط مربعات الخطأ MSE لتقديرات المعامل للطرائق الخمس عند حجوم العينات (150,100,75,50,25) ولمجموعة القيم الاولية ($\alpha = 3, \beta = 2, \theta = 4$)	(3-6)
50	يبين نتائج المقارنة بين الطرائق في تقدير النموذج كاملا باستعمال معيار Mean Squared Error عند حجوم العينات (150,100,75,50,25) ولمجموعة القيم الاولية ($\alpha = 3, \beta = 2, \theta = 4$)	(3-7)
52	يبين متوسط مربعات الخطأ MSE لتقديرات المعامل للطرائق الخمس عند حجوم العينات (150,100,75,50,25) ولمجموعة القيم الاولية ($\alpha = 2, \beta = 3, \theta = 1.5$)	(3-8)
53	يبين نتائج المقارنة بين الطرائق في تقدير النموذج كاملا باستعمال معيار Mean Squared Error عند حجوم العينات (150,100,75,50,25) ولمجموعة القيم الاولية ($\alpha = 2, \beta = 3, \theta = 1.5$)	(3-9)
55-54	يبين متوسط مربعات الخطأ MSE لتقديرات المعامل للطرائق الخمس عند حجوم العينات (150,100,75,50,25) ولمجموعة القيم الاولية ($\alpha = 1.5, \beta = 3, \theta = 1.5$)	(3-10)
55	يبين نتائج المقارنة بين الطرائق في تقدير النموذج كاملا باستعمال معيار Mean Squared Error عند حجوم العينات (150,100,75,50,25) ولمجموعة القيم الاولية ($\alpha = 1.5, \beta = 3, \theta = 1.5$)	(3-11)
57-56	يبين متوسط مربعات الخطأ MSE لتقديرات المعامل للطرائق الخمس عند حجوم العينات (150,100,75,50,25) ولمجموعة القيم الاولية ($\alpha = 2.5, \beta = 3, \theta = 1.5$)	(3-12)
57	يبين نتائج المقارنة بين الطرائق في تقدير النموذج كاملا باستعمال معيار Mean Squared Error عند حجوم العينات (150,100,75,50,25) ولمجموعة القيم الاولية ($\alpha = 2.5, \beta = 3, \theta = 1.5$)	(3-7)

*Introduction***1.1 المقدمة :**

اهتمامات علم الاحصاء كثيرة من ابرزها دراسة الظواهر التي تتبع السلوك العشوائي ، بل يتعدى ذلك الى تقدير ما تؤول اليه تلك الظواهر في المستقبل . لذلك لابد لنا من معرفة تلك الظواهر اي التوزيعات تسكلها لكي يتم تفسير السلوك العشوائي الذي تسكله تلك الظواهر . و تكون دراستنا للظواهر اما عن طريق توزيعات جاهزة او توزيعات تم خلطها لوصف وقياس ما تؤول إليه تلك الظاهرة من نتائج احتمالية ، تلك التوزيعات تدعى التوزيعات الاحصائية الاحتمالية **Probability statistical Distribution** والتي تكون على ثلاثة انواع متقطعة ، متصلة ، و مختلطة . وكل توزيع من تلك التوزيعات يصف ويدرس مجموعة معينة من الظواهر او الحوادث الطبيعية او الحياتية او الظواهر المكتشفة حديثا ، التي يتطلب دراسة البعض منها تطوير التوزيع لكي يلائم تعقيد حالة هذه الظواهر . وكل توزيع احتمالي هنالك قيم ثابتة تحدد مواصفات ذلك التوزيع الاحتمالي والتي تدعى معلمات التوزيع **Parameters**.

ان من تلك التوزيعات المهمة توزيع كابا **Kappa Distribution** والذي سيعتمد في هذه الرسالة صيغته الناتجة من خلط توزيع كاما **Gamma distribution** وتوزيع اللوغارتم **Log-Normal distribution** . بعد هذا التوزيع من التوزيعات الاحتمالية المستمرة المختلطة المهمة وهو يصف السلوك العشوائي لظواهر ذات اهميه في حياة الفرد والمجتمع . ان توزيع كابا الذي سنستعمله في دراستنا لكميات الامطار الذي تطلب الامر دراسته والبحث في خصائصه وطرائق تقدير معلماته ، وتقسيم النتائج عند استعمال طرائق التقدير لمعالم التوزيع وذلك بعدد من طرائق التقدير المعروفة وتم اختيار افضل تلك الطرائق التي سنتناولها في الفصل الثاني والتي تقودنا الى افضل تقديرات لظاهرة تساقط الامطار في محافظة بغداد.

2.1 مشكلة البحث:

في المجالات المختلفة التي يدرسها علم الاحصاء هناك ظواهر يصعب تقدير معالمها او يصعب التوصل الى معرفة التوزيع الملائم لدراستها او بناء توزيع ملائم في بعض الاحيان ، وهذا الامر يختلف لاختلاف بيئة البيانات والتطبيقات المختلفة . من ابرز المجالات التي تتجلى فيها هذه المسئلة هي ظاهرة هطول الامطار حين توصل الباحث الى ان هذا التوزيع بصيغته المدرسوه في هذه الرساله هو يتلائم مع دراسة الامطار . لذا قام الباحث بالعمل على تقدير معلم توزيع كابا ذا الثلاث معلم (α, β, θ) الناتجة عن خلط توزيعين مأخوذتين من عائلة التوزيعات المستمرة **Continuous distribution** وهما توزيع كاما **Gamma distribution** وتوزيع اللوغارتم الطبيعي **Log-Normal distribution** لدراسة ظاهرة تساقط الامطار في محافظة بغداد .

*An Objective Of The Thesis***3.1) هدف البحث:**

تعد التوزيعات الاحتمالية باقسامها المستمرة والمتقطعة والمختلطة اداة الاحصاء المهمة في دراسة وتحليل نتائج دراسة الظواهر المختلفة ، لذا سيكون هدف دراستنا معرفة وايجاد خصائص احد هذه التوزيعات وهو توزيع كابا **Kappa distribution** وطرائق التقدير لمعلمات التوزيع وان الطرائق التي سنتناولها هي طريقة الامكان الاعظم **Maximum Likelihood** وطريقة العزوم الخطية **L-Moments** وطريقة العزوم في حالة التحيز **Length Biased Moments** وطريقة العزوم الكمية الخطية **LQ-Moments** وطريقة المقدرات التجزئية **Percentiles**

Estimator وذلك لغرض ان نعرف اي الطرائق هي الافضل في تقدير معلمات التوزيع ليتم استخدامها في الجانب التطبيقي لغرض تقدير معلمات التوزيع عند ظاهرة تساقط الامطار في محافظة بغداد وذلك لأهمية هذه الظاهرة .

تضمنت الدراسة أربعة فصول ، تكون الفصل الاول من المقدمة ومشكلة البحث وهدف البحث واهم الدراسات السابقة التي تناولت توزيع كابا .

تم التطرق في الفصل الثاني الجانب النظري للدراسة بما احتواه من تعريف بتوزيع كابا Kappa وخصائصها واهم طرائق تقدير معلمات التوزيع وبنده عن توزيع Gamma كما وتوزيع اللوغارتم الطبيعي Log-Normal distribution وبعض خصائصهما.

والثالث تناول تجربة محاكاة لبيانات عشوائية تم توليدها باستعمال برنامج متالب الاصدار (MATLAB R2012a) بطريقة المعکوس لدالة (CDF) لقيم افتراضية لمعامل توزيع كابا واحجام عينات (150, 75, 50, 25) لتجربة مكررة 1000 مرة .

كذلك تضمن هذا الفصل الجانب التطبيقي لبيانات حقيقة لكميات الامطار التي تم تقديرها في المحطة الارصادية لمحافظة بغداد للمدة (1966-2015) وهذه البيانات هي من هيئة الارصاد الجوية العراقية .

وان الفصل الرابع تطرق الى اهم الاستنتاجات والتوصيات التي تم التوصل اليها .

Literature Review

(4.1) الاستعراض الموجهي:

يعد توزيع كابا من التوزيعات المستخدمة في الدراسات العلمية وفي تطبيقات متعددة ومتعددة لها اهمية كبيرة في الحياة العملية. لذلك لابد من ان نستعرض بعض الدراسات التي تناولت هذا التوزيع لتكون الباب الذي سيفتح لنا باباً لغرض اكمال ما قام به الباحثين من دراسات وبحوث فيما يتعلق بهذا التوزيع وكالاتي:

في عام 1973 تناول الباحثان W.Milke, Paul ; S.Johnson, Earl ⁽³⁹⁾ طرائق للحصول على تقديرات الامكان الاعظم والفرضيات الخاصة بها للتوزيع كابا بثلاثة معالم وهي طريقة العزوم وطريقة الامكان الاعظم ووفقاً لذلك الطرائق التي تم تطبيقها على بيانات محسوبة لهطول الامطار وتدفق البخار وتم التوصل الى ان توزيع كابا اكثراً ملائمة لبيانات هطول الامطار من توزيع كاما والتوزيع اللوغاريتمي الطبيعي حين التقدير بطريقتي العزوم وطريقة الامكان الاعظم .

في عام 1992 قارن Robert A. Monserud and Rik Leemans ⁽⁷⁾ بين خرائط الغطاء النباتي التي تنتج مجموعات من الانماط المكانية المشاهدة (الحقيقية) ومحاكاة للخرائط النباتية على منطقة هولد جريد واثبتت المقارنة ان توزيع كابا مقاييس مفيدة و مباشر لتوافق مختلف انواع خرائط الغطاء النباتي وان توزيع كابا وجدت مفيدة للغاية في ترتيب التوافق سواء بسلسلة من الخرائط او بمختلف المناطق النباتية داخل الخريطة.

وفي عام 1994 طور (J. R. M. Hosking) ⁽¹⁶⁾ توزيع كابا بثلاثة معالم الى توزيع كابا باربعة معالم ودرس خصائص التوزيع الجديد وقدر معالم التوزيع بطرائق مختلفة وهي طريقة العزوم وطريقة العزوم الموزونة الاحتمالية وطريقة العزوم الخطية وقد كانت طريقة العزوم الموزونة الاحتمالية هي الافضل .

وفي عام 1999 استعمل الباحث (B.P.Parida)⁽¹⁰⁾ طريقة العزوم الخطية L-Moment لتقدير معالم توزيع كابا باربعة معالم وهي (u, k, h, α) وتم عمل محاكاة لمجموعة من البيانات الحقيقة لتقدير الكمية الموثوقة بها من الامطار الساقطة في الهند وتوصل الباحث الى ان طريقة L-Moment بالامكان اعتمادها في توزيع كابا ذو الاربعة معالم من اجل الحصول على تقديرات جيده لمعلمات التوزيع .

وفي عام 2000 قارن الباحث (Connie Winchester)⁽¹¹⁾ بين توزيع كابا باربعة معالم وبين توزيع القيمة العمومية المتطرفة باستعمال طريقة الامكان الاعظم كطريقة بديلة عن الطريقة التي قدرت بها معالم توزيع القيمة المتطرفة العمومية وهي طريقة العزوم الخطية L-Moment وتبين بعد اجراء المحاكاة ان طريقة (maximum likelihood) هي الافضل من طريقة L-moment) في تقدير بعض الكوارث الطبيعية مثل الفيضانات والرياح العاصفة والامطار الشديدة.

وفي عام 2002 قدر (J.S. Park and H.S.Jung)⁽¹⁷⁾ كميات مياه الامطار الساقطة في جنوب كوريا باستعمال طريقة الامكان الاعظم باستعمال خوارزمية حسابية لايجاد مقدر الامكان الاعظم لتوزيع كابا رباعي المعامل بتصغر دالة الامكان الاعظم اللوغاريتمية السالبة وتوصل الباحث الى ان طريقة طريقة الامكان الاعظم بالامكان اعتمادها في توزيع كابا ذو الاربعة معالم من اجل الحصول على تقديرات جيده لمعلمات التوزيع حين قام بتصغر دالة الامكان الاعظم اللوغاريتمية السالبة.

وفي عام 2003 استعمل (V. P. Singh, F.ASCE, and Z. Q. Deng)⁽³⁸⁾ طريقة Entropy based لتقدير معالم توزيع كابا باربعة معالم باستخدام أربعة مجموعات من كميات امطار سنوية ساقطة و ذروة تدفق التفريغ لمياه الفيضان السنوي واظهرت نتائج الدراسة طريقة Entropy based و طرق العزوم والعزوم الخطية والامكان الاعظم وطريقة الاحتمال الموزون افضل ملائمة لتوزيع كابا مع طريقة مختلطة من طريقتين في تقدير معلمات التوزيع .

وفي عام 2004 بين الباحث (John J.Podesta)⁽¹⁹⁾ بان دالة تشتت البلازما التي تستعمل لغراض اظهار خواص بعض الحالات التي تكون سرعة الجزيئات فيها تتوزع توزيع كابا .إذ اشترت صيغة باستعمال المعادلات التفاضلية الاعتيادية سميت باسم الصيغة فوق الهندسية لكاؤس التي تم اعتمادها في دراسة معلمات التوزيع وتم التوصل الى نمذجه واضحة لتلك الخواص.

وفي عام 2005 تناول الباحثان (Jeong, Soo Park And Young , A Hwang)⁽³⁰⁾

طرائق تقدير معالم توزيع كابا بثلاثة معالم وهي طريقة العزوم Moments و طريقة العزوم الخطية L-moments وطريقة الامكان الاعظم MLE في تحليل كمية الفيضان واستعمالا طريقة المحاكاة مونتي كارلو للمقارنة بين تقديرات تلك الطرائق بالاستناد الى المعيار الاحصائي متوسط مربعات الخطأ MSE باحجام عينات مختلفة وتوصلا بان تقديرات الامكان الاعظم هي الافضل عندما يكون حجم العينة كبيراً وان طريقة العزوم وطريقة العزوم الخطية اكثر ملائمة في حال كون حجم العينة صغيراً .

وفي عام 2006 قارن الباحثان (Bo-Yoon, Jeong-soo park)⁽¹⁸⁾ طرائق مختلفة لتقدير معالم توزيع كابا بثلاثة معالم وهي طريقة العزوم Moments و طريقة العزوم الخطية L-moments وطريقة الامكان الاعظم MLE في تحليل كمية الفيضان واستعمالا طريقة المحاكاة مونتي كارلو للمقارنة بين تقديرات تلك الطرائق بالاستناد الى المعيار الاحصائي متوسط مربعات الخطأ MSE باحجام عينات مختلفة وتوصلا بان تقديرات الامكان الاعظم هي الافضل عندما

يكون حجم العينة كبيراً وان طريقة العزوم وطريقة العزوم الخطية اكثراً ملائمة في حال كون حجم العينة صغيراً .

وفي العام نفسه طبق (Gi-Heon Song)⁽²⁵⁾ واخرون توزيع واكبي *Kappa distribution* و توزيع كابا *Wakeby distribution* لتقدير كمية الفيضانات في جنوب كوريا باستعمال طريقة العزوم الخطية وطابق البيانات مع التوزيع باستعمال اختبار كولمكروف سميرنوف *Kologrov - smirnov test* وقارن النتائج باستعمال معيار متوسط مربعات خطأ الجذر النسبي ومتوسط مربعات الخطأ النسبي لتصميم الفيضانات وبين بين توزع واكبي اكثراً دقة من توزيع كابا .

وفي العام 2007 حد (Jeong-Soo Park, Tae Yoo)⁽²⁹⁾ الشكل الدقيق لمصفوفة معلومات فيشر لتوزيع كابا رباعي المعامل وبينوا بان الشرط الضروري لوجود مصفوفة معلومات فيشر *Fisher information matrix* .

وفي عام 2010 طور الباحثان (Ani Shabri ,Abdul Aziz Jemain)⁽³³⁾ طريقة العزوم الخطية L-Moment وقارناها مع طريقة العزوم عن طريق ثمانية مجاميع من البيانات التي لها توزيع كابا باربعة معالم الناتج عن توليفة من توزيعات تتضمن توزيع القيمة العمومية المتطرفة والتوزيع اللوجستي المعمم وتوزيع باريتو المعمم وتوصلاً بان الطريقتين كفؤتان في التقدير .

وفي عام 2011 استحصل (Samir K.Ashour; Dr.El-A.Elsherpieny⁽²¹⁾ (Sayed;Y.Abdelall,Yassmen

مقدرات الامكان الاعظم MLE's للمعامل غير معلومة و مصفوفة التباين والتباين المشترك المتماثلة لتوزيع كابا باربعة معالم لبيانات مراقبة من النوع الثاني Type II censored data وبينوا بان النتائج التي تم الحصول عليها للبيانات الكاملة قد تعد حالة خاصة من الحالة الحالية التي استعملت من قبلهم .

وفي عام 2012 استعمل (Bungon Kumphon)⁽²²⁾ طريقة Maximum Entropy وطريقة الامكان الاعظم Maximum Likelihood لتقدير معالم توزيع كابا بثلاثة معالم وطبقها على بيانات مقطعة وتم اشتقاق هاتين الطريقتين بشكل مفصل للوصول الى التقدير الصحيح لمعامل توزيع كابا .

وفي عام 2013 حل (Ishfaq Ahmad)⁽⁹⁾ السلوك العشوائي للرياح الموسمية في باكستان بوصفها مهمة جداً في التأثير بالزراعة فعن طريق توزيع كابا باربعة معالم في 26 محطة ارصاد جوية لمدة من 1960 ولغاية 2006 وقدر معالم التوزيع باستعمال طريقة العزوم الخطية L-Moment واستعملوا تلك التقديرات في حساب اجزاء مدد العودة من 2 الى 500 سنة وقارن الاجزاء المقدرة للامطار الموسمية واستنتجوا بان المقدرات المحسوبة بعد الخمس سنوات بانها متوافقة بصورة جيدة .

وفي العام نفسه اختبر الباحثان (G.Livadiotis . D.G.Mccomas)⁽²⁴⁾ الاسس الفيزيائية والتطور النظري لتوزيع كابا الذي ينشأ من ميكانيكية احصائية غير واسعة النطاق واعد آن توزيع كابا هو بديل بسيط وسهل عن توزيع ماكسويل Maxwell distribution والمستعمل الى جانب توزيع كابا في دراسة الظواهر الفيزيائية .

وفي عام 2014 قدم كل من (Inam Abdulrahman Noaman , Dhwyia S. Hassan)⁽³²⁾ (Layla M. Nassir)

ثلاثة طرائق لتقدير معالم توزيع كابا بمعلمتين وهذه الطرائق هي طريقة الامكان الاعظم وطريقة Maximum Entropy وطريقة العزوم الخطية وانتقروا طريقة العزوم الخطية من الارتبطة r وتوصلوا الى ان طريقة الامكان الاعظم هي الافضل من الطريقة Maximum Entropy وطريقة العزوم الخطية.

وفي العام نفسه درس (Md. Sharwar Murshed , Yun Am Seo)⁽²⁷⁾ (Jeong-Soo Park

التاثير وقابلية طريقة العزوم الخطية ذات الرتب العالية لتقدير شروط ذيل التوزيع بمطابقتها مع معالم توزيع كابا باربعة معالم واستعمل طريقة LH-Moment لتقدير معالم التوزيع باستعمال المحاكاة مونتي كارلو .

وفي عام 2017 عرض (Thomas Rodding Kjeldsen, Hyunjun Ahn and Ilaria Prosdocimic)⁽³¹⁾ تطورات جديدة تمكّن من استعمال توزيع كابا باربعة معالم مع طرائق حسن المطابقة المعروفة لتحليل الترددات الحاصلة من جراء الفيضانات بالاستناد الى طريقة العزوم الخطية L-Moments ونجح الاطار الجديد في تطبيق 564 مجموعة من الترددات ووجدوا بان الطرائق المطورة افضل من الطرائق المستعملة سابقا في الوصف الاحتمالي للفيضانات في بريطانيا وثبتوا بان هذه النتائج في التحليل للفيضانات تتبع توزيع كابا الاحتمالي بدلا من التوزيعات الاحتمالية التقليدية مثل توزيع القيمة المتطرفة العمومية والتوزيع اللوجستي المعمم المطلق والفائدة من هذه الدراسة هو تحديد و اختيار التوزيع المناسب للفيضانات .

وفي العام نفسه بين (D.J. Dupuis , C. Winchester)⁽¹²⁾ بان توزيع كابا باربعة معالم ليس دائماً متوافق مع كل الدراسات واوضحا ذلك عن طريق دراسة محاكاة لمقارنة طرائق مختلفة في تقدير معالم توزيع كابا لاكثر من اربعة معالم وهي طريقة الامكان الاعظم وطريقة العزوم الخطية واستنتاجاً بان طريقة الامكان الاعظم هي الافضل في التقدير.

وفي هذه الرساله سوف يكون التركيز على دراسة توزيع كابا ذو الثلاث معالم المخلوط من توزيعي كما و توزيع اللوغارتم الطبيعي ، الذي سيتم بعد تقدير معالم التوزيع بعدد من الطرق المختلفة و اختيار افضل تلك الطرق لدراسة ظاهرة تساقط الامطار في محافظة بغداد وايضاً سيكون من ضمن الاهتمامات في هذه الرساله ايجاد بعض خصائص التوزيع .

Introduction

1.2 المقدمة :

تمثل التوزيعات الاحتمالية الوسيلة الابرز لدراسة الظواهر ويجرى من خلالها تحليل النتائج ، وهي ايضا تصف سلوك الظاهرة من وجهة نظر احتمالية ، ومن ثم التنبؤ بما تكون عليه الظاهرة او الحوادث في المستقبل لذلك لابد من الاهتمام بدراسة تلك التوزيعات وخصائصها ، والتي واحدا منها هو توزيع كابا Kappa Distribution الذي يعد من التوزيعات الاحتمالية المهمة في دراسة الكثير من الظواهر المهمة في الحياة وفي الفضاء الخارجي كما اسلفنا .

سنتناول في هذا الفصل نبذة عن توزيع كاما Gamma distribution ومجموعة من خصائصه، ونبذة عن توزيع اللوغارتم الطبيعي Log-Normal distribution ومجموعة من الخصائص. ونحو نورد هذان التوزيعان لأن حاصل خلطهما يكون لنا صيغة توزيع كابا Kappa Distribution وان هذه الصيغة قدمت في الدراسة المنشورة عام 1946 التي قدمها الباحثان (JR Paul W.Milke ; Earl S.Johnson) . التي يدرس عن طريقها ظاهرة تساقط الامطار وغيرها من الظواهر الحياتية . سنورد ايضا تمهيد عن توزيع كابا وخصائصه مثل المتوسط Mean والتباعين Coefficients of Variation ومعامل الاختلاف Variation ومعامل التقلط Coefficient of kurtosis ومعامل الالتواء Coefficient of skewness ونشتق بعض طرائق التقدير التي هي طريقة الامكان الاعظم Maximum likelihood طريقة العزوم الخطية L-Moments ، وطريقة العزوم في حالة التحيز Percentiles Estimators ، وطريقة العزوم الكمية الخطية Length-biased moments ، وطريقة العزوم الكمية الخطية LQ-Moments estimation .

(8)(2) Gamma distribution

2.2 توزيع كاما

يعد توزيع كاما (Gamma distribution) من التوزيعات المهمة في دراسة المشاكل التي يكون الزمن احد عواملها . كدراسة مدة اشتغال معدات مصنع معين ، او يدرس عدد ساعات العمل الانتاجية لمكينة معينة . ايضا دراسة العطلات والتوقفات لمكائن مصنع معين . يعد من التوزيعات المهمة التي تدخل في دراسة موضوع المعاولية والتطبيقات البيئية والصحية .

Gamma distribution characteristics

1.2.2 خصائص توزيع كاما :

Probability density function

1.1.2.2 دالة الكثافة الاحتمالية

$$f(x;\alpha) = \begin{cases} \frac{\lambda e^{-\lambda x} (\lambda x)^{\alpha-1}}{[\Gamma(\alpha)]} & , \quad (x > 0) , \quad (\lambda, \alpha) > 0 \\ 0 & , \quad \text{otherwise} \end{cases} \dots (2.1)$$

حيث (λ, α) هما معالم التوزيع.

2.1.2.2 دالة التوزيع التراكمية (Cumulativ distribution function)

$$F(x) = \left(1 - \sum_{k=\alpha}^{\alpha-1} \frac{e^{-\lambda x} (\lambda x)^k}{k!} \right) \dots (2.2)$$

Mean

المتوسط

$$\mu = \frac{\alpha}{\lambda}$$

Variation

التباین

$$\sigma^2 = \frac{\alpha}{\lambda}$$

(1) Log –Normal Distribution

3.2 توزيع اللوغارتم الطبيعي

يعد التوزيع اللوغارتم الطبيعي (Log –Normal distribution) من التوزيعات المهمة . الذي لا يقل اهمية عن التوزيع الطبيعي في الجوانب التطبيقية للنظرية الاحصائية . هو من اهم التوزيعات التي تدخل في موضوع مراقبة جودة الانتاج وفي الدراسات الدراسات المتعلقة بعلم الحشرات والكيمياء الجيلوجية وفي موضوعات اخرى يدخل فيها الاحصاء كادة للتحليل .

1.3.2 خصائص التوزيع اللوغاريتم الطبيعي:

Log –Normal Distribution Characteristics

Probability Density Function

1.1.3.2 دالة الكثافة الاحتمالية

$$f(x; \alpha, \sigma^2) = \begin{cases} \frac{1}{x \sigma \sqrt{(\alpha)}} e^{-\frac{1}{2} \left(\frac{\ln x - \mu}{\sigma} \right)^2} & , x > 0 \\ 0 & \text{otherwise} \end{cases} \quad \dots (2.3)$$

2.1.3.2 دالة التوزيع التراكمية (F)

$$F(x) = \phi \left(\frac{\ln x - \mu}{\sigma} \right)$$

إذ (ϕ) تعني الدالة التوزيعية للتوزيع الطبيعي المعياري والتي تستخرج من جداول التوزيع الطبيعي المعياري والتي تكون هي قيمة دالة الكثافة الاحتمالية للتوزيع اللوغاريتم الطبيعي عند $\frac{\ln x - \mu}{\sigma}$

Mean

المتوسط

$$\mu = e^{\mu + \frac{\sigma^2}{2}}$$

Variation

التباین

$$\sigma^2 = e^{2\mu}(e^{2\sigma^2} - e^{\sigma^2})$$

Kappa Distribution**4.2 توزيع كابا:**

توزيع كابا Kappa Distribution هو من التوزيعات الاحتمالية المستمرة الذي يدرس السلوك العشوائي للظواهر المهمة حياتيا وعلميا . وقد مر بتطويرات مهمة على يد (Hosking 1994) وأخرين . اذ قام بالعمل على تطوير طائق التقدير لمعلماته (Samir 2011) و (Ani shabri & Abdul Aziz 2010) و (Hutson 1998) . بحيث استنتج الباحثين في هذه الدراسات الطريقة الأفضل لدراسة الظاهرة التي تناولوها اي طريقة تكون هي الأفضل في التقدير لمعلمات التوزيع ، بعض علماء الاحصاء جعل من صيغة التوزيع ثلاثة الظواهر الحديثة الاكتشاف والتي يدرسها التوزيع ، وذلك بتطوير صيغة التوزيع من احتوائها على معلمتين الى ثلاثة معالم وصولا الى اربع معالم الصيغة الاصعب في الشكل المختصة بدراسة الفضاء الخارجي . كثيرا ما استعمل التوزيع في دراسة ظواهر الفضاء الخارجي والغلاف الجوي مثل سرع الجزيئات وخصائصها في بلازما الفضاء ودرجة حرارة البلازما ، ويدرس ظاهرة الرياح الشمسية ودرجات الحرارة القصوى وأطياف تدفق الطاقة . وايضا يدرس الظواهر الحياتية والطبيعية مثل نمذجة السلوك العشوائي للرياح العاصفة والفيضانات والامطار ورصد ظاهرة تغير المناخ ، ويدرس التطبيقات الاحصائية الميكانيكية والظواهر الجوية وتكون صيغة التوزيع في هذه الدراسة ناتجة عن حاصل خلط توزيع Gamma distribution كاما وتوزيع اللوغارتم الطبيعي Log – Normal distribution . هذه الصيغة كما اسلفنا هي اداة مهمة في دراسة الظواهر الطبيعية والحياتية وان هذه الصيغة كانت في الدراسة المنشورة عام 1946 التي قدمها الباحثان Paul W.Milke, JR ; Earl S.Johnson . ايضا هناك صيغة يكون التوزيع محتويا على ثلاثة معالم ولكن تكون تلك الصيغة هي صيغة قياسية غير ناتجة عن خلط توزيعين مختصة بدراسة ظواهر خارج نطاق اهتمامنا في هذه الدراسة.

نفرض ان (X_1, X_2, \dots, X_n) متغير عشوائي له توزيع كابا فان دالة الكثافة الاحتمالية له كالاتي :

$$f(x) = \begin{cases} \frac{\alpha\theta}{\beta} \left(\frac{x}{\beta}\right)^{\theta-1} \left(\alpha + \left(\frac{x}{\beta}\right)^{\alpha\theta}\right)^{-\frac{(\alpha+1)}{\alpha}} & \text{if } x > 0 \\ 0 & \text{if } x \leq 0 \end{cases} \quad \dots (2.4)$$

Cumulativ distribution function

دالة التوزيع التراكمي كالاتي (F):

$$F(x) = \begin{cases} \left[\frac{\left(\frac{x}{\beta}\right)^{\alpha\theta}}{\alpha + \left(\frac{x}{\beta}\right)^{\alpha\theta}} \right]^{\frac{1}{\alpha}} & \text{if } x > 0 \\ 0 & \text{if } x \leq 0 \end{cases} \quad \dots (2.5)$$

حيث ان (θ, α) هما معلمتا الشكل لتوزيع كابا

وان هي (β) معلمة القياس لتوزيع كابا

1.4.2 خصائص توزيع كابا : Kappa Distribution Characteristics

1.1.4.2 العزم الرأيي غير المركزي لتوزيع كابا حول نقطة الاصل :

r^{th} Central Moment about Origin for Kappa distribution

$$E(x^r) = \mu'_r = \int_0^\infty x^r \frac{\alpha\theta}{\beta} \left(\frac{x}{\beta}\right)^{\theta-1} \left(\alpha + \left(\frac{x}{\beta}\right)^{\alpha\theta}\right)^{-\left(\frac{\alpha+1}{\alpha}\right)} dx \quad \dots (2.6)$$

$$\text{Let } u = \frac{x}{\beta} \Rightarrow X = u\beta \Rightarrow dx = \beta du$$

$$= \int_0^\infty (u\beta)^r \frac{\alpha\theta}{\beta} u^{\theta-1} (\alpha + u^{\alpha\theta})^{-\left(\frac{\alpha+1}{\alpha}\right)} \beta du$$

$$= \beta^r \int_0^\infty u^{r+\theta-1} \alpha\theta (\alpha + u^{\alpha\theta})^{-\left(\frac{\alpha+1}{\alpha}\right)} du$$

$$\text{Let } Z = u^{\alpha\theta} \Rightarrow u = Z^{\frac{1}{\alpha\theta}} \Rightarrow du = \frac{1}{\alpha\theta} Z^{\frac{1}{\alpha\theta}-1} dz$$

$$= \beta^r \int_0^\infty Z^{\frac{r+\theta}{\alpha\theta}-1} \alpha\theta (\alpha + Z)^{-\left(\frac{\alpha+1}{\alpha}\right)} \frac{1}{\alpha\theta} Z^{\frac{1}{\alpha\theta}-1} dz$$

$$= \beta^r \alpha^{-\left(\frac{\alpha+1}{\alpha}\right)} \int_0^\infty Z^{\frac{r}{\alpha\theta} + \frac{1}{\alpha} + \frac{1}{\alpha\theta} - 2} \left(1 + \frac{Z}{\alpha}\right)^{-\left(\frac{\alpha+1}{\alpha}\right)} dz$$

$$\text{Let } y = \frac{Z}{\alpha} \Rightarrow Z = \alpha y \Rightarrow dZ = \alpha dy$$

$$= \beta^r \alpha^{-\left(\frac{\alpha+1}{\alpha}\right)} \int_0^\infty (\alpha y)^{\frac{r}{\alpha\theta} + \frac{1}{\alpha} + \frac{1}{\alpha\theta} - 2} (1 + y)^{-\left(\frac{\alpha+1}{\alpha}\right)} \alpha dy$$

$$= \beta^r \alpha^{\frac{r}{\alpha\theta} + \frac{1}{\alpha\theta} - 3} \int_0^\infty \frac{(y)^{\frac{r}{\alpha\theta} + \frac{1}{\alpha} + \frac{1}{\alpha\theta} - 2}}{(1 + y)^{\left(\frac{\alpha+1}{\alpha}\right)}} dy$$

وهذا يشابة الصيغة الثانية لتوزيع بيتا

$\beta(\alpha, \beta) = \int_0^\infty \frac{x^{\alpha-1}}{(1+x)^{\alpha+\beta}} dx = \frac{\Gamma(\alpha) \Gamma(\beta)}{\Gamma(\alpha+\beta)}$ ويمكن كتابة β بالشكل التالي

$\alpha = \frac{r}{\alpha\theta} + \frac{1}{\alpha} + \frac{1}{\alpha\theta} - 1$ فتكون قيمة المعلمتين كما يأتي:

$$\beta = 2 - \frac{r}{\alpha\theta} - \frac{1}{\alpha\theta}$$

$$\beta = 2 - \left(\frac{1+r}{\alpha\theta}\right)$$

العزم الرأي غير المركزي لتوزيع كابا عن نقطة الاصل بعد تعويض قيم (α β) نحصل على:

$$E(x)^r = \beta^r \alpha^{\frac{r-\alpha\theta}{\alpha\theta}} \frac{\Gamma(2 - \frac{1+r}{\alpha\theta}) \Gamma(\frac{r}{\alpha\theta} + \frac{1}{\alpha} - \frac{1}{\alpha\theta} - 1)}{\Gamma(\frac{\alpha+1}{\alpha})} \dots (2.7)$$

للحصول على المتوسط (Mean) نفرض ($r=1$) في المعادلة (2.7) يكون كما يأتي:

$$E(x) = \mu = \beta \alpha^{\frac{1-\alpha\theta}{\alpha\theta}} \frac{\Gamma(2 - \frac{2}{\alpha\theta}) \Gamma(\frac{2}{\alpha\theta} + \frac{1}{\alpha} - 1)}{\Gamma(\frac{\alpha+1}{\alpha})} \dots (2.8)$$

2.1.4.2 وللحصول على التباين (Variance) كما يلي:

اشتقاق صيغة العزم المركزي الرأي حول متوسط المجتمع

: Derivative Central Moments كما يأتي

$$E(x - \mu)^r = \int_0^\infty (x - \mu)^r f(x) dx \dots (2.9)$$

$$E(x - \mu)^r = \int_0^\infty (x - \mu)^r \frac{\alpha\theta}{\beta} \left(\frac{x}{\beta}\right)^{\theta-1} \left(\alpha + \left(\frac{x}{\beta}\right)^{\alpha\theta}\right)^{-\left(\frac{\alpha+1}{\alpha}\right)} dx$$

$$\text{Let } u = \frac{x}{\beta} \Rightarrow x = u\beta \Rightarrow dx = \beta du$$

$$= \int_0^\infty (u\beta - \mu)^r \frac{\alpha\theta}{\beta} u^{\theta-1} (\alpha + u^{\alpha\theta})^{-\left(\frac{\alpha+1}{\alpha}\right)} \beta du$$

$$= \beta^r \int_0^\infty \left(u - \frac{\mu}{\beta}\right)^r u^{\theta-1} \alpha\theta (\alpha + u^{\alpha\theta})^{-\left(\frac{\alpha+1}{\alpha}\right)} du$$

$$\text{Let } Z = u^{\alpha\theta} \Rightarrow u = Z^{\frac{1}{\alpha\theta}} \Rightarrow du = \frac{1}{\alpha\theta} Z^{\frac{1}{\alpha\theta}-1} dz$$

$$= \beta^r \int_0^\infty \left(Z^{\frac{1}{\alpha\theta}} - \frac{\mu}{\beta}\right)^r Z^{\frac{\theta-1}{\alpha\theta}} \alpha\theta (\alpha + Z)^{-\left(\frac{\alpha+1}{\alpha}\right)} \frac{1}{\alpha\theta} Z^{\frac{1}{\alpha\theta}-1} dz$$

$$= \beta^r \alpha^{-\left(\frac{\alpha+1}{\alpha}\right)} \int_0^\infty \left(Z^{\frac{1}{\alpha\theta}} - \frac{\mu}{\beta}\right)^r Z^{\frac{1}{\alpha\theta} + \frac{1}{\alpha} - \frac{1}{\alpha\theta} - 1} \left(1 + \frac{Z}{\alpha}\right)^{-\left(\frac{\alpha+1}{\alpha}\right)} dz$$

$$\text{Let } y = \frac{Z}{\alpha} \Rightarrow Z = \alpha y \Rightarrow dZ = \alpha dy$$

$$= \beta^r \alpha^{-\left(\frac{\alpha+1}{\alpha}\right)} \int_0^\infty ((\alpha y)^{\frac{1}{\alpha\theta}} - \frac{\mu}{\beta})^r (\alpha y)^{\frac{1}{\alpha}-1} (1 + y)^{-\left(\frac{\alpha+1}{\alpha}\right)} \alpha dy$$

$$\begin{aligned}
 &= \beta^r \alpha^{-1 - \frac{1}{\alpha} + \frac{1}{\alpha} - 1 + \frac{r}{\alpha\theta} + 1} \int_0^\infty (y^{\frac{1}{\alpha\theta}} - \frac{\mu}{\beta \alpha^{\frac{1}{\alpha\theta}}})^r (y)^{\frac{1}{\alpha} - 1} (1+y)^{-(\frac{\alpha+1}{\alpha})} dy \\
 &= \beta^r \alpha^{\frac{r}{\alpha\theta} - 1} \int_0^\infty (y^{\frac{1}{\alpha\theta}} - \frac{\mu}{\beta \alpha^{\frac{1}{\alpha\theta}}})^r (y)^{\frac{1}{\alpha} - 1} (1+y)^{-(\frac{\alpha+1}{\alpha})} dy .. (2.10)
 \end{aligned}$$

عن طريق القانون الذي يفرض ان :

$$(a+b)^n = \sum_{x=0}^n C_x^n a^n b^{n-x}$$

ان المعادلة (2.10) تتحول الى ما يأتي على وفق القانون المذكور افأ:

$$\begin{aligned}
 &= \beta^r \alpha^{\frac{r}{\alpha\theta} - 1} \int_0^\infty \sum_{j=0}^r C_j^r y^{\frac{j}{\alpha\theta}} (-\frac{\mu}{\beta \alpha^{\frac{1}{\alpha\theta}}})^{r-j} (y)^{\frac{1}{\alpha} - 1} (1+y)^{-(\frac{\alpha+1}{\alpha})} dy \\
 &= \beta^r \alpha^{\frac{r}{\alpha\theta} - 1} \sum_{j=0}^r C_j^r (-\frac{\mu}{\beta \alpha^{\frac{1}{\alpha\theta}}})^{r-j} \int_0^\infty (y)^{\frac{j}{\alpha\theta} + \frac{1}{\alpha} - 1} (1+y)^{-(\frac{\alpha+1}{\alpha})} dy \\
 &= \beta^r \alpha^{\frac{r}{\alpha\theta} - 1} \sum_{j=0}^r C_j^r (-\frac{\mu}{\beta \alpha^{\frac{1}{\alpha\theta}}})^{r-j} \int_0^\infty \frac{(y)^{\frac{j}{\alpha\theta} + \frac{1}{\alpha} - 1}}{(1+y)^{\frac{\alpha+1}{\alpha}}} dy
 \end{aligned}$$

وهذا يشابة الصيغة الثانية للتوزيع بيتا

$\beta = (\alpha + \beta) - \alpha$ ويمكن كتابة β بالشكل التالي

فتكون قيمة المعلمتين كما يأتي:

$$\alpha = \frac{j}{\alpha\theta} + \frac{1}{\alpha}$$

$$\beta = 1 + \frac{1}{\alpha} - \frac{j}{\alpha\theta} - \frac{1}{\alpha}$$

$$\beta = 1 - \frac{j}{\alpha\theta}$$

$$\begin{aligned}
 &= \beta^r \alpha^{\frac{r}{\alpha\theta} - 1} \sum_{j=0}^r C_j^r \left(-\frac{\mu}{\beta \alpha^{\frac{1}{\alpha\theta}}} \right)^{r-j} \left(\frac{\Gamma(\frac{j}{\alpha\theta} + \frac{1}{\alpha}) \Gamma(1 - \frac{j}{\alpha\theta})}{\Gamma(1 + \frac{1}{\alpha})} \right) \\
 &= \alpha^{-1} \sum_{j=0}^r C_j^r \beta^j \alpha^{\frac{j}{\alpha\theta}} (-\mu)^{r-j} \left(\frac{\Gamma(\frac{j}{\alpha\theta} + \frac{1}{\alpha}) \Gamma(1 - \frac{j}{\alpha\theta})}{\Gamma(1 + \frac{1}{\alpha})} \right)
 \end{aligned}$$

$$E(x - \mu)^r$$

$$= \sum_{j=0}^r C_j^r \beta^j \alpha^{\frac{j}{\alpha\theta}-1} (-\mu)^{r-j} \left(\frac{\Gamma\left(\frac{j}{\alpha\theta} + \frac{1}{\alpha}\right) \Gamma\left(1 - \frac{j}{\alpha\theta}\right)}{\Gamma\left(1 + \frac{1}{\alpha}\right)} \right) \dots (2.11)$$

$$E(x - \mu)^2 = \sigma^2 = \sum_{j=0}^2 C_j^2 \beta^j \alpha^{\frac{j}{\alpha\theta}-1} (-\mu)^{2-j} \left(\frac{\Gamma\left(\frac{j}{\alpha\theta} + \frac{1}{\alpha}\right) \Gamma\left(1 - \frac{j}{\alpha\theta}\right)}{\Gamma\left(1 + \frac{1}{\alpha}\right)} \right)$$

$$\sigma^2 = \left\{ \begin{array}{l} C_0^2 \beta^0 \alpha^{\left(\frac{0}{\alpha\theta}\right)-1} (-\mu)^{2-0} \left(\frac{\Gamma\left(\frac{0}{\alpha\theta} + \frac{1}{\alpha}\right) \Gamma\left(1 - \frac{0}{\alpha\theta}\right)}{\Gamma\left(1 + \frac{1}{\alpha}\right)} \right) \\ + C_1^2 \beta^1 \alpha^{\left(\frac{1}{\alpha\theta}\right)-1} (-\mu)^{2-1} \left(\frac{\Gamma\left(\frac{1}{\alpha\theta} + \frac{1}{\alpha}\right) \Gamma\left(1 - \frac{1}{\alpha\theta}\right)}{\Gamma\left(1 + \frac{1}{\alpha}\right)} \right) \\ + C_2^2 \beta^2 \alpha^{\left(\frac{2}{\alpha\theta}\right)-1} (-\mu)^{2-2} \left(\frac{\Gamma\left(\frac{2}{\alpha\theta} + \frac{1}{\alpha}\right) \Gamma\left(1 - \frac{2}{\alpha\theta}\right)}{\Gamma\left(1 + \frac{1}{\alpha}\right)} \right) \end{array} \right\}$$

$$\sigma^2 = \left\{ \begin{array}{l} \alpha^{-1} (\mu)^2 \left(\frac{\Gamma\left(\frac{1}{\alpha}\right) \Gamma(1)}{\Gamma\left(1 + \frac{1}{\alpha}\right)} \right) \\ - 2\beta \alpha^{\left(\frac{1}{\alpha\theta}\right)-1} (\mu) \left(\frac{\Gamma\left(\frac{1}{\alpha\theta} + \frac{1}{\alpha}\right) \Gamma\left(1 - \frac{1}{\alpha\theta}\right)}{\Gamma\left(1 + \frac{1}{\alpha}\right)} \right) \\ + \beta^2 \alpha^{\left(\frac{2}{\alpha\theta}\right)-1} \left(\frac{\Gamma\left(\frac{2}{\alpha\theta} + \frac{1}{\alpha}\right) \Gamma\left(1 - \frac{2}{\alpha\theta}\right)}{\Gamma\left(1 + \frac{1}{\alpha}\right)} \right) \end{array} \right\}$$

σ^2

$$\begin{aligned}
 &= \left\{ \alpha^{-1} \left(\beta \alpha^{\frac{1-\alpha\theta}{\alpha\theta}} \frac{\Gamma(\frac{1+\theta}{\theta\alpha})\Gamma(\frac{\alpha\theta-1}{\theta\alpha})}{\Gamma(\frac{\alpha+1}{\alpha})} \right)^2 \left(\frac{\Gamma(\frac{1}{\alpha})}{\Gamma(1+\frac{1}{\alpha})} \right) \right. \\
 &\quad \left. - 2\beta \alpha^{\frac{1}{\alpha\theta}-1} \left(\beta \alpha^{\frac{1-\alpha\theta}{\alpha\theta}} \frac{\Gamma(\frac{1+\theta}{\theta\alpha})\Gamma(\frac{\alpha\theta-1}{\theta\alpha})}{\Gamma(\frac{\alpha+1}{\alpha})} \right) \left(\frac{\Gamma(\frac{1}{\alpha\theta} + \frac{1}{\alpha}) \Gamma(1 - \frac{1}{\alpha\theta})}{\Gamma(1 + \frac{1}{\alpha})} \right) \right. \\
 &\quad \left. + \beta^2 \alpha^{\frac{2}{\alpha\theta}-1} \left(\frac{\Gamma(\frac{2}{\alpha\theta} + \frac{1}{\alpha}) \Gamma(1 - \frac{2}{\alpha\theta})}{\Gamma(1 + \frac{1}{\alpha})} \right) \right\} \\
 \sigma^2 &= \\
 &\left\{ \beta^2 \alpha^{-3 + \left(\frac{2}{\alpha\theta}\right)} \left(\frac{\Gamma(\frac{1+\theta}{\theta\alpha})\Gamma(\frac{\alpha\theta-1}{\theta\alpha})}{\Gamma(\frac{\alpha+1}{\alpha})} \right)^2 \left(\frac{\Gamma(\frac{1}{\alpha})}{\Gamma(1+\frac{1}{\alpha})} \right) \right. \\
 &\quad \left. - 2\beta^2 \alpha^{\left(\frac{2}{\alpha\theta}\right)-2} \left(\frac{\Gamma^2(\frac{1+\theta}{\theta\alpha})\Gamma^2(\frac{\alpha\theta-1}{\theta\alpha})}{\Gamma(\frac{\alpha+1}{\alpha})} \right) \right. \\
 &\quad \left. + \beta^2 \alpha^{\left(\frac{2}{\alpha\theta}\right)-1} \left(\frac{\Gamma(\frac{2}{\alpha\theta} + \frac{1}{\alpha}) \Gamma(1 - \frac{2}{\alpha\theta})}{\Gamma(1 + \frac{1}{\alpha})} \right) \right\} \dots (2.12)
 \end{aligned}$$

(5) Coefficient of Skewness

3.1.4.2 معامل الانتواء (C.S)

تنقسم التوزيعات الاحتمالية بشكل عام إلى قسمين رئيسيين هما التوزيعات المتماثلة والتوزيعات الملتوية. والانتواء بدوره ينقسم إلى قسمين التواء موجب والانتواء سالب وسنقوم بتطبيق قانون الانتواء على توزيع كابا لمعرفة نوع الانتواء له وكما يلي:

$$C.S = \frac{E(x-\mu)^3}{\sigma^3} \dots (2.13)$$

(r=3) نعرض في المعادلة (2.11.2) ونبوسط المعادلة يكون الناتج كما يأتي:

$$E(x-\mu)^3 = \beta^j \alpha^{\frac{j}{\alpha\theta}-1} \sum_{j=0}^3 C_j^3 (-M)^{3-j} \left(\frac{\Gamma(\frac{j}{\alpha\theta} + \frac{1}{\alpha}) \Gamma(1 - \frac{j}{\alpha\theta})}{\Gamma(1 + \frac{1}{\alpha})} \right)$$

$$E(x - \mu)^3 = \left\{ \begin{array}{l} C_0^3 \beta^0 \alpha^{(\frac{0}{\alpha\theta})-1} (-\mu)^{3-0} \left(\frac{\Gamma(\frac{0}{\alpha\theta} + \frac{1}{\alpha}) \Gamma(1 - \frac{0}{\alpha\theta})}{\Gamma(1 + \frac{1}{\alpha})} \right) \\ + C_1^3 \beta^1 \alpha^{(\frac{1}{\alpha\theta})-1} (-\mu)^{3-1} \left(\frac{\Gamma(\frac{1}{\alpha\theta} + \frac{1}{\alpha}) \Gamma(1 - \frac{1}{\alpha\theta})}{\Gamma(1 + \frac{1}{\alpha})} \right) \\ + C_2^3 \beta^2 \alpha^{(\frac{2}{\alpha\theta})-1} (-\mu)^{3-2} \left(\frac{\Gamma(\frac{2}{\alpha\theta} + \frac{1}{\alpha}) \Gamma(1 - \frac{2}{\alpha\theta})}{\Gamma(1 + \frac{1}{\alpha})} \right) \\ + C_3^3 \beta^3 \alpha^{(\frac{3}{\alpha\theta})-1} (-\mu)^{3-3} \left(\frac{\Gamma(\frac{3}{\alpha\theta} + \frac{1}{\alpha}) \Gamma(1 - \frac{3}{\alpha\theta})}{\Gamma(1 + \frac{1}{\alpha})} \right) \end{array} \right\}$$

$$E(x - \mu)^3 = \left\{ \begin{array}{l} \beta^3 \alpha^{(\frac{3}{\alpha\theta})-1} \left(\frac{\Gamma(\frac{3}{\alpha\theta} + \frac{1}{\alpha}) \Gamma(1 - \frac{3}{\alpha\theta})}{\Gamma(1 + \frac{1}{\alpha})} \right) \\ - 3 \beta^2 \alpha^{(\frac{2}{\alpha\theta})-1} (\mu) \left(\frac{\Gamma(\frac{2}{\alpha\theta} + \frac{1}{\alpha}) \Gamma(1 - \frac{2}{\alpha\theta})}{\Gamma(1 + \frac{1}{\alpha})} \right) \\ + 3 \beta \alpha^{(\frac{1}{\alpha\theta})-1} (\mu)^2 \left(\frac{\Gamma(\frac{1}{\alpha\theta} + \frac{1}{\alpha}) \Gamma(1 - \frac{1}{\alpha\theta})}{\Gamma(1 + \frac{1}{\alpha})} \right) \\ - \alpha^{-1} (\mu)^3 \left(\frac{\Gamma(\frac{1}{\alpha}) \Gamma(1)}{\Gamma(1 + \frac{1}{\alpha})} \right) \end{array} \right\}$$

$$= E(x - \mu)^3 =$$

$$= \left\{ \begin{array}{l} \beta^3 \alpha^{(\frac{3}{\alpha\theta})-1} \left(\frac{\Gamma(\frac{3}{\alpha\theta} + \frac{1}{\alpha}) \Gamma(1 - \frac{3}{\alpha\theta})}{\Gamma(1 + \frac{1}{\alpha})} \right) \\ -3 \beta^2 \alpha^{(\frac{2}{\alpha\theta})-1} \left(\beta \alpha^{\frac{1-\alpha\theta}{\alpha\theta}} \frac{\Gamma(\frac{1+\theta}{\theta\alpha}) \Gamma(\frac{\alpha\theta-1}{\theta\alpha})}{\Gamma(\frac{\alpha+1}{\alpha})} \right) \left(\frac{\Gamma(\frac{2}{\alpha\theta} + \frac{1}{\alpha}) \Gamma(1 - \frac{2}{\alpha\theta})}{\Gamma(1 + \frac{1}{\alpha})} \right) \\ +3 \beta \alpha^{(\frac{1}{\alpha\theta})-1} \left(\beta \alpha^{\frac{1-\alpha\theta}{\alpha\theta}} \frac{\Gamma(\frac{1+\theta}{\theta\alpha}) \Gamma(\frac{\alpha\theta-1}{\theta\alpha})}{\Gamma(\frac{\alpha+1}{\alpha})} \right)^2 \left(\frac{\Gamma(\frac{1}{\alpha\theta} + \frac{1}{\alpha}) \Gamma(1 - \frac{1}{\alpha\theta})}{\Gamma(1 + \frac{1}{\alpha})} \right) \\ -\alpha^{-1} \left(\beta \alpha^{\frac{1-\alpha\theta}{\alpha\theta}} \frac{\Gamma(\frac{1+\theta}{\theta\alpha}) \Gamma(\frac{\alpha\theta-1}{\theta\alpha})}{\Gamma(\frac{\alpha+1}{\alpha})} \right)^3 \left(\frac{\Gamma(\frac{1}{\alpha})}{\Gamma(1 + \frac{1}{\alpha})} \right) \end{array} \right\}$$

$$E(x - \mu)^3 =$$

$$= \left\{ \begin{array}{l} \beta^3 \alpha^{(\frac{3}{\alpha\theta})-1} \left(\frac{\Gamma(\frac{3}{\alpha\theta} + \frac{1}{\alpha}) \Gamma(1 - \frac{3}{\alpha\theta})}{\Gamma(1 + \frac{1}{\alpha})} \right) \\ -3 \beta^3 \alpha^{(\frac{3}{\alpha\theta})-2} \left(\frac{\Gamma(\frac{1+\theta}{\theta\alpha}) \Gamma(\frac{\alpha\theta-1}{\theta\alpha})}{\Gamma(\frac{\alpha+1}{\alpha})} \right) \left(\frac{\Gamma(\frac{2}{\alpha\theta} + \frac{1}{\alpha}) \Gamma(1 - \frac{2}{\alpha\theta})}{\Gamma(1 + \frac{1}{\alpha})} \right) \\ +3 \beta^3 \alpha^{(\frac{3}{\alpha\theta})-3} \left(\frac{\Gamma^3(\frac{1}{\alpha\theta} + \frac{1}{\alpha}) \Gamma^3(1 - \frac{1}{\alpha\theta})}{\Gamma^3(1 + \frac{1}{\alpha})} \right) \\ -\beta^3 \alpha^{(\frac{3}{\alpha\theta})-4} \left(\frac{\Gamma(\frac{1+\theta}{\theta\alpha}) \Gamma(\frac{\alpha\theta-1}{\theta\alpha})}{\Gamma(\frac{\alpha+1}{\alpha})} \right)^3 \left(\frac{\Gamma(\frac{1}{\alpha})}{\Gamma(1 + \frac{1}{\alpha})} \right) \end{array} \right\} \dots (2.14)$$

$$\sigma^3 = \sigma \cdot \sigma^2$$

$$\begin{aligned}
&= \left\{ \begin{array}{l} \beta^2 \alpha^{(\frac{2}{\alpha\theta})-3} \left(\frac{\Gamma(\frac{1+\theta}{\theta\alpha})\Gamma(\frac{\alpha\theta-1}{\theta\alpha})}{\Gamma(\frac{\alpha+1}{\alpha})} \right)^2 \left(\frac{\Gamma(\frac{1}{\alpha})}{\Gamma(1+\frac{1}{\alpha})} \right) \\ - 2\beta^2 \alpha^{(\frac{2}{\alpha\theta})-2} \left(\frac{\Gamma^2(\frac{1+\theta}{\theta\alpha})\Gamma^2(\frac{\alpha\theta-1}{\theta\alpha})}{\Gamma(\frac{\alpha+1}{\alpha})} \right) \\ + \beta^2 \alpha^{(\frac{2}{\alpha\theta})-1} \left(\frac{\Gamma(\frac{2}{\alpha\theta} + \frac{1}{\alpha}) \Gamma(1 - \frac{2}{\alpha\theta})}{\Gamma(1 + \frac{1}{\alpha})} \right) \end{array} \right\} \\
&= \left\{ \begin{array}{l} \beta^2 \alpha^{(\frac{2}{\alpha\theta})-3} \left(\frac{\Gamma(\frac{1+\theta}{\theta\alpha})\Gamma(\frac{\alpha\theta-1}{\theta\alpha})}{\Gamma(\frac{\alpha+1}{\alpha})} \right)^2 \left(\frac{\Gamma(\frac{1}{\alpha})}{\Gamma(1+\frac{1}{\alpha})} \right) \\ - 2\beta^2 \alpha^{(\frac{2}{\alpha\theta})-2} \left(\frac{\Gamma^2(\frac{1+\theta}{\theta\alpha})\Gamma^2(\frac{\alpha\theta-1}{\theta\alpha})}{\Gamma(\frac{\alpha+1}{\alpha})} \right) \\ + \beta^2 \alpha^{(\frac{2}{\alpha\theta})-1} \left(\frac{\Gamma(\frac{2}{\alpha\theta} + \frac{1}{\alpha}) \Gamma(1 - \frac{2}{\alpha\theta})}{\Gamma(1 + \frac{1}{\alpha})} \right) \end{array} \right\}^2
\end{aligned}$$

$$\sigma^3$$

$$\begin{aligned}
&= \left\{ \begin{array}{l} \beta^2 \alpha^{(\frac{2}{\alpha\theta})-3} \left(\frac{\Gamma(\frac{1+\theta}{\theta\alpha})\Gamma(\frac{\alpha\theta-1}{\theta\alpha})}{\Gamma(\frac{\alpha+1}{\alpha})} \right)^2 \left(\frac{\Gamma(\frac{1}{\alpha})}{\Gamma(1+\frac{1}{\alpha})} \right)^3 \\ - 2\beta^2 \alpha^{(\frac{2}{\alpha\theta})-2} \left(\frac{\Gamma^2(\frac{1+\theta}{\theta\alpha})\Gamma^2(\frac{\alpha\theta-1}{\theta\alpha})}{\Gamma(\frac{\alpha+1}{\alpha})} \right) \\ + \beta^2 \alpha^{(\frac{2}{\alpha\theta})-1} \left(\frac{\Gamma(\frac{2}{\alpha\theta} + \frac{1}{\alpha}) \Gamma(1 - \frac{2}{\alpha\theta})}{\Gamma(1 + \frac{1}{\alpha})} \right) \end{array} \right\} \dots (2.15)
\end{aligned}$$

$$C.S = \frac{E(x-\mu)^3}{\sigma^3}$$

$$C.S = \frac{\left\{ \begin{array}{l} \beta^3 \alpha^{(\frac{3}{\alpha\theta}-1)} \left(\frac{\Gamma(\frac{3}{\alpha\theta}+\frac{1}{\alpha}) \Gamma(1-\frac{3}{\alpha\theta})}{\Gamma(1+\frac{1}{\alpha})} \right) \\ - 3 \beta^3 \alpha^{(\frac{3}{\alpha\theta}-2)} \left(\frac{\Gamma(\frac{1+\theta}{\theta\alpha}) \Gamma(\frac{\alpha\theta-1}{\theta\alpha})}{\Gamma(\frac{\alpha+1}{\alpha})} \right) \left(\frac{\Gamma(\frac{2}{\alpha\theta}+\frac{1}{\alpha}) \Gamma(1-\frac{2}{\alpha\theta})}{\Gamma(1+\frac{1}{\alpha})} \right) \\ + 3 \beta^3 \alpha^{(\frac{3}{\alpha\theta}-3)} \left(\frac{\Gamma^3(\frac{1}{\alpha\theta}+\frac{1}{\alpha}) \Gamma^3(1-\frac{1}{\alpha\theta})}{\Gamma^3(1+\frac{1}{\alpha})} \right) \\ - \beta^3 \alpha^{(\frac{3}{\alpha\theta}-4)} \left(\frac{\Gamma(\frac{1+\theta}{\theta\alpha}) \Gamma(\frac{\alpha\theta-1}{\theta\alpha})}{\Gamma(\frac{\alpha+1}{\alpha})} \right)^3 \left(\frac{\Gamma(\frac{1}{\alpha})}{\Gamma(1+\frac{1}{\alpha})} \right) \end{array} \right\}}{\left\{ \begin{array}{l} \beta^2 \alpha^{(\frac{2}{\alpha\theta}-3)} \left(\frac{\Gamma(\frac{1+\theta}{\theta\alpha}) \Gamma(\frac{\alpha\theta-1}{\theta\alpha})}{\Gamma(\frac{\alpha+1}{\alpha})} \right)^2 \left(\frac{\Gamma(\frac{1}{\alpha})}{\Gamma(1+\frac{1}{\alpha})} \right) \\ - 2\beta^2 \alpha^{(\frac{2}{\alpha\theta}-2)} \left(\frac{\Gamma^2(\frac{1+\theta}{\theta\alpha}) \Gamma^2(\frac{\alpha\theta-1}{\theta\alpha})}{\Gamma(\frac{\alpha+1}{\alpha})} \right) \\ + \beta^2 \alpha^{(\frac{2}{\alpha\theta}-1)} \left(\frac{\Gamma(\frac{2}{\alpha\theta}+\frac{1}{\alpha}) \Gamma(1-\frac{2}{\alpha\theta})}{\Gamma(1+\frac{1}{\alpha})} \right) \end{array} \right\}} \dots (2.16)$$

(5) Coefficient of kurtosis

4.1.4.2 معامل التفاطح (C.K)

يعرف التفاطح بأنه مقدار سطح او تدب منحنى التوزيع الاحتمالي لمتغير عشوائي . ويرتبط مفهوم التفاطح ارتباط وثيق مع مفهوم التشتت . فكلما كان تشتت القيم المتغير عالياً فذلك مؤشر لسطح منحنى التوزيع الاحتمالي ويمكن ان نقيس مقدار التفاطح حسب الصيغة التالية :

$$C.K = \frac{E(x-\mu)^4}{\sigma^4} \dots (2.17)$$

عندما نفرض ($r=4$) في العادلة (2.11) يكون لدينا ما يأتي:

$$E(x-\mu)^4 = \sum_{j=0}^4 C_j^4 \beta^j \alpha^{\frac{j}{\alpha\theta}-1} (-\mu)^{4-j} \left(\frac{\Gamma(\frac{j}{\alpha\theta}+\frac{1}{\alpha}) \Gamma(1-\frac{j}{\alpha\theta})}{\Gamma(1+\frac{1}{\alpha})} \right) ..(2.18)$$

$$E(x - \mu)^4 = \left\{ \begin{array}{l} C_0^4 \beta^0 \alpha^{(\frac{0}{\alpha\theta})-1} (-\mu)^{4-0} \left(\frac{\Gamma(\frac{0}{\alpha\theta} + \frac{1}{\alpha}) \Gamma(1 - \frac{0}{\alpha\theta})}{\Gamma(1 + \frac{1}{\alpha})} \right) \\ + C_1^4 \beta^1 \alpha^{(\frac{1}{\alpha\theta})-1} (-\mu)^{4-1} \left(\frac{\Gamma(\frac{1}{\alpha\theta} + \frac{1}{\alpha}) \Gamma(1 - \frac{1}{\alpha\theta})}{\Gamma(1 + \frac{1}{\alpha})} \right) \\ + C_2^4 \beta^2 \alpha^{(\frac{2}{\alpha\theta})-1} (-\mu)^{4-2} \left(\frac{\Gamma(\frac{2}{\alpha\theta} + \frac{1}{\alpha}) \Gamma(1 - \frac{2}{\alpha\theta})}{\Gamma(1 + \frac{1}{\alpha})} \right) \\ + C_3^4 \beta^3 \alpha^{(\frac{3}{\alpha\theta})-1} (-\mu)^{4-3} \left(\frac{\Gamma(\frac{3}{\alpha\theta} + \frac{1}{\alpha}) \Gamma(1 - \frac{3}{\alpha\theta})}{\Gamma(1 + \frac{1}{\alpha})} \right) \\ + C_4^4 \beta^4 \alpha^{(\frac{4}{\alpha\theta})-1} (-\mu)^{4-4} \left(\frac{\Gamma(\frac{4}{\alpha\theta} + \frac{1}{\alpha}) \Gamma(1 - \frac{4}{\alpha\theta})}{\Gamma(1 + \frac{1}{\alpha})} \right) \end{array} \right\}$$

$$E(x - \mu)^4 = \left\{ \begin{array}{l} \beta^4 \alpha^{(\frac{4}{\alpha\theta})-1} \left(\frac{\Gamma(\frac{4}{\alpha\theta} + \frac{1}{\alpha}) \Gamma(1 - \frac{4}{\alpha\theta})}{\Gamma(1 + \frac{1}{\alpha})} \right) \\ -4 \beta^3 \alpha^{(\frac{3}{\alpha\theta})-1} \mu \left(\frac{\Gamma(\frac{3}{\alpha\theta} + \frac{1}{\alpha}) \Gamma(1 - \frac{3}{\alpha\theta})}{\Gamma(1 + \frac{1}{\alpha})} \right) \\ + 6 \beta^2 \alpha^{(\frac{2}{\alpha\theta})-1} (\mu)^2 \left(\frac{\Gamma(\frac{2}{\alpha\theta} + \frac{1}{\alpha}) \Gamma(1 - \frac{2}{\alpha\theta})}{\Gamma(1 + \frac{1}{\alpha})} \right) \\ -4 \beta \alpha^{(\frac{1}{\alpha\theta})-1} (\mu)^3 \left(\frac{\Gamma(\frac{1}{\alpha\theta} + \frac{1}{\alpha}) \Gamma(1 - \frac{1}{\alpha\theta})}{\Gamma(1 + \frac{1}{\alpha})} \right) \\ + \alpha^{-1} (\mu)^4 \left(\frac{\Gamma(\frac{1}{\alpha}) \Gamma(1)}{\Gamma(1 + \frac{1}{\alpha})} \right) \end{array} \right\}$$

$$E(x - \mu)^4 =$$

$$= \left\{ \begin{array}{l} \beta^4 \alpha^{(\frac{4}{\alpha\theta})-1} \left(\frac{\Gamma(\frac{4}{\alpha\theta} + \frac{1}{\alpha}) \Gamma(1 - \frac{4}{\alpha\theta})}{\Gamma(1 + \frac{1}{\alpha})} \right) \\ -4 \beta^3 \alpha^{(\frac{3}{\alpha\theta})-1} \left(\beta \alpha^{\frac{1-\alpha\theta}{\alpha\theta}} \frac{\Gamma(\frac{1+\theta}{\theta\alpha}) \Gamma(\frac{\alpha\theta-1}{\theta\alpha})}{\Gamma(\frac{\alpha+1}{\alpha})} \right) \left(\frac{\Gamma(\frac{3}{\alpha\theta} + \frac{1}{\alpha}) \Gamma(1 - \frac{3}{\alpha\theta})}{\Gamma(1 + \frac{1}{\alpha})} \right) \\ + 6 \beta^2 \alpha^{(\frac{2}{\alpha\theta})-1} \left(\beta \alpha^{\frac{1-\alpha\theta}{\alpha\theta}} \frac{\Gamma(\frac{1+\theta}{\theta\alpha}) \Gamma(\frac{\alpha\theta-1}{\theta\alpha})}{\Gamma(\frac{\alpha+1}{\alpha})} \right)^2 \left(\frac{\Gamma(\frac{2}{\alpha\theta} + \frac{1}{\alpha}) \Gamma(1 - \frac{2}{\alpha\theta})}{\Gamma(1 + \frac{1}{\alpha})} \right) \\ - 4 \beta \alpha^{(\frac{1}{\alpha\theta})-1} \left(\beta \alpha^{\frac{1-\alpha\theta}{\alpha\theta}} \frac{\Gamma(\frac{1+\theta}{\theta\alpha}) \Gamma(\frac{\alpha\theta-1}{\theta\alpha})}{\Gamma(\frac{\alpha+1}{\alpha})} \right)^3 \left(\frac{\Gamma(\frac{1}{\alpha\theta} + \frac{1}{\alpha}) \Gamma(1 - \frac{1}{\alpha\theta})}{\Gamma(1 + \frac{1}{\alpha})} \right) \\ + \alpha^{-1} \left(\beta \alpha^{\frac{1-\alpha\theta}{\alpha\theta}} \frac{\Gamma(\frac{1+\theta}{\theta\alpha}) \Gamma(\frac{\alpha\theta-1}{\theta\alpha})}{\Gamma(\frac{\alpha+1}{\alpha})} \right)^4 \left(\frac{\Gamma(\frac{1}{\alpha})}{\Gamma(1 + \frac{1}{\alpha})} \right) \end{array} \right\}$$

$$E(x - \mu)^4 =$$

$$= \left\{ \begin{array}{l} \beta^4 \alpha^{(\frac{4}{\alpha\theta})-1} \left(\frac{\Gamma(\frac{4}{\alpha\theta} + \frac{1}{\alpha}) \Gamma(1 - \frac{4}{\alpha\theta})}{\Gamma(1 + \frac{1}{\alpha})} \right) \\ -4 \beta^4 \alpha^{(\frac{4}{\alpha\theta})-2} \left(\frac{\Gamma(\frac{1+\theta}{\theta\alpha}) \Gamma(\frac{\alpha\theta-1}{\theta\alpha})}{\Gamma(\frac{\alpha+1}{\alpha})} \right) \left(\frac{\Gamma(\frac{3}{\alpha\theta} + \frac{1}{\alpha}) \Gamma(1 - \frac{3}{\alpha\theta})}{\Gamma(1 + \frac{1}{\alpha})} \right) \\ + 6 \beta^4 \alpha^{(\frac{4}{\alpha\theta})-3} \left(\frac{\Gamma(\frac{1+\theta}{\theta\alpha}) \Gamma(\frac{\alpha\theta-1}{\theta\alpha})}{\Gamma(\frac{\alpha+1}{\alpha})} \right) \left(\frac{\Gamma(\frac{2}{\alpha\theta} + \frac{1}{\alpha}) \Gamma(1 - \frac{2}{\alpha\theta})}{\Gamma(1 + \frac{1}{\alpha})} \right) \\ - 4 \beta^4 \alpha^{(\frac{4}{\alpha\theta})-4} \left(\frac{\Gamma^4(\frac{1}{\alpha\theta} + \frac{1}{\alpha}) \Gamma^4(1 - \frac{1}{\alpha\theta})}{\Gamma^4(1 + \frac{1}{\alpha})} \right) \\ + \beta^4 \alpha^{(\frac{4}{\alpha\theta})-5} \left(\frac{\Gamma(\frac{1+\theta}{\theta\alpha}) \Gamma(\frac{\alpha\theta-1}{\theta\alpha})}{\Gamma(\frac{\alpha+1}{\alpha})} \right)^4 \left(\frac{\Gamma(\frac{1}{\alpha})}{\Gamma(1 + \frac{1}{\alpha})} \right) \end{array} \right\}$$

... (2.19)

$$\sigma^4 = \sigma^2 \cdot \sigma^2 = (\sigma^2)^2$$

$$= \left\{ \begin{array}{l} \beta^2 \alpha^{(\frac{2}{\alpha\theta})-3} \left(\frac{\Gamma(\frac{1+\theta}{\theta\alpha})\Gamma(\frac{\alpha\theta-1}{\theta\alpha})}{\Gamma(\frac{\alpha+1}{\alpha})} \right)^2 \left(\frac{\Gamma(\frac{1}{\alpha})}{\Gamma(1+\frac{1}{\alpha})} \right) \\ - 2\beta^2 \alpha^{(\frac{2}{\alpha\theta})-2} \left(\frac{\Gamma^2(\frac{1+\theta}{\theta\alpha})\Gamma^2(\frac{\alpha\theta-1}{\theta\alpha})}{\Gamma(\frac{\alpha+1}{\alpha})} \right) \\ + \beta^2 \alpha^{(\frac{2}{\alpha\theta})-1} \left(\frac{\Gamma(\frac{2}{\alpha\theta} + \frac{1}{\alpha}) \Gamma(1 - \frac{2}{\alpha\theta})}{\Gamma(1 + \frac{1}{\alpha})} \right) \end{array} \right\}.$$

$$\sigma^4 = \left\{ \begin{array}{l} \beta^2 \alpha^{(\frac{2}{\alpha\theta})-3} \left(\frac{\Gamma(\frac{1+\theta}{\theta\alpha})\Gamma(\frac{\alpha\theta-1}{\theta\alpha})}{\Gamma(\frac{\alpha+1}{\alpha})} \right)^2 \left(\frac{\Gamma(\frac{1}{\alpha})}{\Gamma(1+\frac{1}{\alpha})} \right) \\ - 2\beta^2 \alpha^{(\frac{2}{\alpha\theta})-2} \left(\frac{\Gamma^2(\frac{1+\theta}{\theta\alpha})\Gamma^2(\frac{\alpha\theta-1}{\theta\alpha})}{\Gamma(\frac{\alpha+1}{\alpha})} \right) \\ + \beta^2 \alpha^{(\frac{2}{\alpha\theta})-1} \left(\frac{\Gamma(\frac{2}{\alpha\theta} + \frac{1}{\alpha}) \Gamma(1 - \frac{2}{\alpha\theta})}{\Gamma(1 + \frac{1}{\alpha})} \right) \end{array} \right\}^2 \dots (2.20)$$

$$C.K = \frac{\left\{ \begin{array}{l} \beta^4 \alpha^{\left(\frac{4}{\alpha\theta}\right)-1} \left(\frac{\Gamma\left(\frac{4}{\alpha\theta} + \frac{1}{\alpha}\right) \Gamma\left(1 - \frac{4}{\alpha\theta}\right)}{\Gamma\left(1 + \frac{1}{\alpha}\right)} \right) \\ -4 \beta^4 \alpha^{\left(\frac{4}{\alpha\theta}\right)-2} \left(\frac{\Gamma\left(\frac{1+\theta}{\theta\alpha}\right) \Gamma\left(\frac{\alpha\theta-1}{\theta\alpha}\right)}{\Gamma\left(\frac{\alpha+1}{\alpha}\right)} \right) \left(\frac{\Gamma\left(\frac{3}{\alpha\theta} + \frac{1}{\alpha}\right) \Gamma\left(1 - \frac{3}{\alpha\theta}\right)}{\Gamma\left(1 + \frac{1}{\alpha}\right)} \right) \\ + 6 \beta^4 \alpha^{\left(\frac{4}{\alpha\theta}\right)-3} \left(\frac{\Gamma\left(\frac{1+\theta}{\theta\alpha}\right) \Gamma\left(\frac{\alpha\theta-1}{\theta\alpha}\right)}{\Gamma\left(\frac{\alpha+1}{\alpha}\right)} \right) \left(\frac{\Gamma\left(\frac{2}{\alpha\theta} + \frac{1}{\alpha}\right) \Gamma\left(1 - \frac{2}{\alpha\theta}\right)}{\Gamma\left(1 + \frac{1}{\alpha}\right)} \right) \\ - 4 \beta^4 \alpha^{\left(\frac{4}{\alpha\theta}\right)-4} \left(\frac{\Gamma^4\left(\frac{1}{\alpha\theta} + \frac{1}{\alpha}\right) \Gamma^4\left(1 - \frac{1}{\alpha\theta}\right)}{\Gamma^4\left(1 + \frac{1}{\alpha}\right)} \right) \\ + \beta^4 \alpha^{\left(\frac{4}{\alpha\theta}\right)-5} \left(\frac{\Gamma\left(\frac{1+\theta}{\theta\alpha}\right) \Gamma\left(\frac{\alpha\theta-1}{\theta\alpha}\right)}{\Gamma\left(\frac{\alpha+1}{\alpha}\right)} \right)^4 \left(\frac{\Gamma\left(\frac{1}{\alpha}\right)}{\Gamma\left(1 + \frac{1}{\alpha}\right)} \right) \end{array} \right\}}{2} \dots (2.21)$$

$$\left\{ \begin{array}{l} \beta^2 \alpha^{\left(\frac{2}{\alpha\theta}\right)-3} \left(\frac{\Gamma\left(\frac{1+\theta}{\theta\alpha}\right) \Gamma\left(\frac{\alpha\theta-1}{\theta\alpha}\right)}{\Gamma\left(\frac{\alpha+1}{\alpha}\right)} \right)^2 \left(\frac{\Gamma\left(\frac{1}{\alpha}\right)}{\Gamma\left(1 + \frac{1}{\alpha}\right)} \right) \\ - 2\beta^2 \alpha^{\left(\frac{2}{\alpha\theta}\right)-2} \left(\frac{\Gamma^2\left(\frac{1+\theta}{\theta\alpha}\right) \Gamma^2\left(\frac{\alpha\theta-1}{\theta\alpha}\right)}{\Gamma\left(\frac{\alpha+1}{\alpha}\right)} \right) \\ + \beta^2 \alpha^{\left(\frac{2}{\alpha\theta}\right)-1} \left(\frac{\Gamma\left(\frac{2}{\alpha\theta} + \frac{1}{\alpha}\right) \Gamma\left(1 - \frac{2}{\alpha\theta}\right)}{\Gamma\left(1 + \frac{1}{\alpha}\right)} \right) \end{array} \right\}$$

(4) (Coefficients of Variation) (C.V) 5.1.4.2

يعتبر معامل الاختلاف احد مقاييس التشتت النسبية. ويعرف على انه النسبة بين الانحراف المعياري في توزيع معين الى وسط ذلك التوزيع ويمكن حسابه حسب الصيغة التالية:

$$C.V = \frac{\sqrt{\sigma^2}}{E(X)} * 100 \dots (2.22)$$

ان قيمة معامل الاختلاف هي حاصل قسمة التباين المستخرج في المعادلة (2.12) على التوقع المستخرج في المعادلة (2.8) وكما يأتي :

$$C.V = \frac{\left\{ \alpha^{-3 + \left(\frac{2}{\alpha\theta} \right)} \left(\frac{\Gamma(\frac{1+\theta}{\theta\alpha})\Gamma(\frac{\alpha\theta-1}{\theta\alpha})}{\Gamma(\frac{\alpha+1}{\alpha})} \right)^2 \left(\frac{\Gamma(\frac{1}{\alpha})}{\Gamma(1 + \frac{1}{\alpha})} \right) \right\}^{\frac{1}{2}} - 2\alpha^{\frac{2}{\alpha\theta}-2} \frac{\Gamma^2(\frac{1+\theta}{\theta\alpha})\Gamma^2(\frac{\alpha\theta-1}{\theta\alpha})}{\Gamma(\frac{\alpha+1}{\alpha})} + \alpha^{\frac{2}{\alpha\theta}-1} \frac{\Gamma(\frac{2}{\alpha\theta} + \frac{1}{\alpha})\Gamma(1 - \frac{2}{\alpha\theta})}{\Gamma(1 + \frac{1}{\alpha})}}{\alpha^{\frac{1-\alpha\theta}{\alpha\theta}} \frac{\Gamma(\frac{1+\theta}{\theta\alpha})\Gamma(\frac{\alpha\theta-1}{\theta\alpha})}{\Gamma(\frac{\alpha+1}{\alpha})}} * 100 \quad ... (2.23)$$

Estimation Methods**5.2 طرائق التقدير:****1.5.2 طريقة الامكان الاعظم**(35)(37)(28)(23) **Maximum likelihood estimation method**

أن اول من صاغ طريقة دالة الامكان الاعظم هو (C.F.Gauss) ، وقد قام الباحث (R.A.Fisher) عند تطبيقهما لأول مرة في ابحاث متعددة ، و ان مقدر الامكان الاعظم هو الذي يجعل لوغارتم دالة الامكان الاعظم في نهايتها العظمى .

فإذا كنا نمتلك عينة عشوائية ($x_1, x_2, x_3, \dots, x_n$) من توزيع كابا المعرف في ادناه فان دالة الامكان الاعظم تكون كما يأتي:

$$L f(x_1, x_2, x_3, \dots, x_n, \alpha, \beta, \theta) = \prod_{i=1}^n f(x_i, \alpha, \beta, \theta) \quad ... (2.24)$$

و كانت دالة الثافة الاحتمالية للتوزيع كابا كما يأتي:

$$f(x_i, \alpha, \beta, \theta) = \frac{\alpha^\theta}{\beta^n} \left(\frac{x_i}{\beta} \right)^{\theta-1} \left(\alpha + \left(\frac{x_i}{\beta} \right)^{\alpha\theta} \right)^{-\left(\frac{\alpha+1}{\alpha} \right)}$$

والصيغة المذكور افأ يمكن كتابتها على النحو الآتي:

$$L f(x_i, \alpha, \beta, \theta) = \frac{\alpha^n \theta^n}{\beta^n} \prod_{i=1}^n \left(\left(\frac{x_i}{\beta} \right)^{\theta-1} \left(\alpha + \left(\frac{x_i}{\beta} \right)^{\alpha\theta} \right)^{-\left(\frac{\alpha+1}{\alpha} \right)} \right) \quad ... (2.25)$$

وبأخذ \ln للمعادله (2.25)

$$\ln L f(x_i, \alpha, \beta, \theta) = \left\{ \begin{array}{l} n \ln \alpha + n \ln \theta - n \ln \beta + (\theta - 1) \sum_{i=1}^n \ln \left(\frac{x_i}{\beta} \right) \\ - \left(\frac{\alpha+1}{\alpha} \right) \sum_{i=1}^n \ln \left(\alpha + \left(\frac{x_i}{\beta} \right)^{\alpha\theta} \right) \end{array} \right\} \dots (2.26)$$

وبأخذ المشتقة للمعادلة (2.26) بالنسبة ل (β, θ, α) ومساواتها للصفر ثم نستخرج المقدر للمعلم الثالث ($\hat{\alpha}, \hat{\beta}, \hat{\theta}$) كما يأتي:

$$\frac{\partial \ln L f(x_i, \alpha, \beta, \theta)}{\partial \alpha} = \left\{ \begin{array}{l} \frac{n}{\alpha} + \frac{1}{\alpha^2} \sum_{i=1}^n \ln \left(\alpha + \left(\frac{x_i}{\beta} \right)^{\alpha\theta} \right) \\ - \frac{\alpha+1}{\alpha} \sum_{i=1}^n \frac{1 + \theta \left(\frac{x_i}{\beta} \right)^{\alpha\theta} \ln \left(\frac{x_i}{\beta} \right)}{\alpha + \left(\frac{x_i}{\beta} \right)^{\alpha\theta}} \end{array} \right\} \dots (2.27)$$

$$\text{Let } \frac{\partial \ln L f(x_i, \alpha, \beta, \theta)}{\partial \alpha} = 0$$

$$\left\{ \begin{array}{l} \frac{n}{\alpha} + \frac{1}{\alpha^2} \sum_{i=1}^n \ln \left(\alpha + \left(\frac{x}{\beta} \right)^{\alpha\theta} \right) \\ - \frac{\alpha+1}{\alpha} \sum_{i=1}^n \frac{1 + \theta \left(\frac{x}{\beta} \right)^{\alpha\theta} \ln \left(\frac{x}{\beta} \right)}{\alpha + \left(\frac{x}{\beta} \right)^{\alpha\theta}} \end{array} \right\} = 0$$

$$\hat{\alpha}_{MLE} = \frac{n}{\left\{ \begin{array}{l} - \frac{1}{\alpha^2} \sum_{i=1}^n \ln \left(\alpha + \left(\frac{x}{\beta} \right)^{\alpha\theta} \right) \\ + \frac{\alpha+1}{\alpha} \sum_{i=1}^n \frac{1 + \theta \left(\frac{x}{\beta} \right)^{\alpha\theta} \ln \left(\frac{x}{\beta} \right)}{\alpha + \left(\frac{x}{\beta} \right)^{\alpha\theta}} \end{array} \right\}} \dots (2.28)$$

$$\frac{\partial \ln L f(x_i, \alpha, \beta, \theta)}{\partial \beta} = -\frac{n\theta}{\beta} + \frac{(\alpha+1)\theta}{\beta} \sum_{i=1}^n \frac{\left(\frac{x}{\beta} \right)^{\alpha\theta}}{\alpha + \left(\frac{x}{\beta} \right)^{\alpha\theta}}$$

$$\text{Let } \frac{\partial \ln L f(x_i, \alpha, \beta, \theta)}{\partial \beta} = 0$$

$$-\frac{n\theta}{\beta} + \frac{(\alpha+1)\theta}{\beta} \sum_{i=1}^n \frac{\left(\frac{x}{\beta}\right)^{\alpha\theta}}{\alpha + \left(\frac{x}{\beta}\right)^{\alpha\theta}} = 0$$

$$\hat{\beta}_{MLE} = \frac{n\theta}{\left(\frac{\alpha+1}{\beta}\right) \sum_{i=1}^n \frac{\left(\frac{x}{\beta}\right)^{\alpha\theta}}{\alpha + \left(\frac{x}{\beta}\right)^{\alpha\theta}}} \quad \dots (2.29)$$

$$\begin{aligned} \frac{\partial \ln L f(x_i, \alpha, \beta, \theta)}{\partial \theta} \\ = \frac{n}{\theta} - n \ln \beta + \sum_{i=1}^n \ln(x) - (\alpha+1) \sum_{i=1}^n \frac{\left(\frac{x}{\beta}\right)^{\alpha\theta} \ln\left(\frac{x}{\beta}\right)}{\alpha + \left(\frac{x}{\beta}\right)^{\alpha\theta}} \end{aligned}$$

$$Let \frac{\partial \ln L f(x_i, \alpha, \beta, \theta)}{\partial \theta} = 0$$

$$\frac{n}{\theta} - n \ln \beta + \sum_{i=1}^n \ln(x) - (\alpha+1) \sum_{i=1}^n \frac{\left(\frac{x}{\beta}\right)^{\alpha\theta} \ln\left(\frac{x}{\beta}\right)}{\alpha + \left(\frac{x}{\beta}\right)^{\alpha\theta}} = 0$$

$$\hat{\theta}_{MLE} = \frac{n}{\left\{ \begin{array}{l} \frac{n}{\theta} - n \ln \beta + \sum_{i=1}^n \ln(x) \\ -(\alpha+1) \sum_{i=1}^n \frac{\left(\frac{x}{\beta}\right)^{\alpha\theta} \ln\left(\frac{x}{\beta}\right)}{\alpha + \left(\frac{x}{\beta}\right)^{\alpha\theta}} \end{array} \right\}} \quad \dots (2.30)$$

(15) (13) 2.5.2 - طريقة تقدير العزوم الخطية (Linear Moments Estimation Method)

نقدر في هذه الطريقة معلم توزيع كابا، وتم اقتراح هذه الطريقة من لدن كل من Hosting 1990 (David and Nagaraj 2003) وان هذه الطريقة تعتمد الحصول على معادلات ناتجة عن تساوي B_r مع b_r . علما ان B_r هو التوقع لحاصل تكامل دالة C.D.F مرفوعة للاس (r) مصوبأ بدلالة pdf . وان b_r هو مقدار مقترن من لدن (Hosting 1990) ومعرف كما يأتي وبعد الحصول على صيغة B_r تساوي صيغة العزوم الخطية b_r لفرض الحصول على مقدرات المعلم الذي تكون نظام المعادلات مرتبة ومساوية لعدد معادلات المعلم في تقدير (α, β, θ) ويمكن الحصول على ذلك كما يأتي:

$$B_r = \int_0^\infty x F^r(x) f(x) dx \quad \dots (2.31)$$

$$(31) \quad b_r = \frac{1}{nC_r^{n-1}} \sum_{i=1}^n C_r^{n-1} x(i) \quad \dots (2.32)$$

إذ أنها معرفة بالعينة المرتبة لقيم المشاهدات

$$x_1 \leq x_2 \leq x_3 \leq \dots \leq x_n$$

$$F^r(x) = \left[\left(\frac{\left(\frac{x}{\beta}\right)^{\alpha\theta}}{\alpha + \frac{x^{\alpha\theta}}{\beta}} \right)^{\frac{1}{\alpha}} \right]^r$$

$$f(x) = \frac{\alpha\theta}{\beta} \left(\frac{x}{\beta} \right)^{\theta-1} \left(\alpha + \left(\frac{x}{\beta} \right)^{\alpha\theta} \right)^{-\left(\frac{\alpha+1}{\alpha}\right)}$$

$$B_r = \int_0^\infty x F^r(x) f(x) dx$$

$$B_r = \int_0^\infty x \left(\frac{\left(\frac{x}{\beta}\right)^{\alpha\theta}}{\alpha + \frac{x^{\alpha\theta}}{\beta}} \right)^{\frac{r}{\alpha}} \frac{\alpha\theta}{\beta} \left(\frac{x}{\beta} \right)^{\theta-1} \left(\alpha + \left(\frac{x}{\beta} \right)^{\alpha\theta} \right)^{-\left(\frac{\alpha+1}{\alpha}\right)} dx$$

$$\text{Let } u = \frac{x}{\beta} \Rightarrow x = u\beta \Rightarrow dx = \beta du$$

$$\begin{aligned} &= \int_0^\infty u\beta \left(\frac{u^{\alpha\theta}}{\alpha + u^{\alpha\theta}} \right)^{\frac{r}{\alpha}} \frac{\alpha\theta}{\beta} (u)^{\theta-1} \left(\alpha + u^{\alpha\theta} \right)^{-\left(\frac{\alpha+1}{\alpha}\right)} \beta du \\ &= \beta\alpha\theta \int_0^\infty (u)^\theta \left(\frac{u^{\alpha\theta}}{\alpha + u^{\alpha\theta}} \right)^{\frac{r}{\alpha}} \left(\alpha + (u)^{\alpha\theta} \right)^{-\left(\frac{\alpha+1}{\alpha}\right)} du \end{aligned}$$

$$\text{Let } Z = u^{\alpha\theta} \Rightarrow u = Z^{\frac{1}{\alpha\theta}} \Rightarrow du = \frac{1}{\alpha\theta} Z^{\frac{1}{\alpha\theta}-1} dz$$

$$\begin{aligned} &= \beta \int_0^\infty (Z)^{\frac{1}{\alpha}} \left(\frac{Z}{\alpha + Z} \right)^{\frac{r}{\alpha}} (\alpha + Z)^{-\left(\frac{\alpha+1}{\alpha}\right)} Z^{\frac{1}{\alpha\theta}-1} dz \\ &= \beta \alpha^{-\frac{1}{\alpha}-\frac{r}{\alpha}-1} \int_0^\infty (Z)^{\frac{1}{\alpha}+\frac{r}{\alpha}+\frac{1}{\theta\alpha}-1} \cdot \left(1 + \frac{Z}{\alpha} \right)^{-\frac{1}{\alpha}-\frac{r}{\alpha}-1} dz \end{aligned}$$

$$\text{Let } y = \frac{Z}{\alpha} \Rightarrow Z = \alpha y \Rightarrow dZ = \alpha dy$$

$$= \beta \alpha^{\frac{1}{\alpha}+\frac{r}{\alpha}+\frac{1}{\alpha\theta}} \int_0^\infty (\alpha y)^{\frac{1}{\alpha}+\frac{r}{\alpha}+\frac{1}{\theta\alpha}-1} (1 + y)^{-\frac{1}{\alpha}-\frac{r}{\alpha}-1} \alpha dy$$

$$= \beta \alpha^{\frac{1}{\alpha} + \frac{r}{\alpha} + \frac{1}{\alpha\theta}} \int_0^\infty (y)^{\frac{1}{\alpha} + \frac{r}{\alpha} + \frac{1}{\theta\alpha} - 1} (1+y)^{-\frac{1}{\alpha} - \frac{r}{\alpha} - 1} dy$$

$$= \beta \alpha^{\frac{1}{\alpha} + \frac{r}{\alpha} + \frac{1}{\alpha\theta}} \int_0^\infty \frac{(y)^{\frac{1}{\alpha} + \frac{r}{\alpha} + \frac{1}{\theta\alpha} - 1}}{(1+y)^{\frac{1}{\alpha} + \frac{r}{\alpha} + 1}} dy$$

$$B(\alpha, \beta) = \int_0^\infty \frac{x^{\alpha-1}}{(1+x)^{\alpha+\beta}} dx = \frac{\Gamma(\alpha) \Gamma(\beta)}{\Gamma(\alpha+\beta)}$$

ويمكن كتابة β بالشكل التالي

فتتولد لدينا قيم (α, β) كما يأتي :

$$\alpha = \frac{1}{\alpha\theta} + \frac{1}{\alpha} + \frac{r}{\alpha}$$

$$\beta = \frac{1}{\alpha} + \frac{r}{\alpha} + 1 - \frac{1}{\alpha\theta} - \frac{1}{\alpha} - \frac{r}{\alpha}$$

$$\beta = 1 - \frac{1}{\alpha\theta}$$

وان الناتج النهائي لقيمة B_r كما يأتي :

$$B_r = \beta \alpha^{\frac{1}{\alpha} + \frac{r}{\alpha} + \frac{1}{\alpha\theta}} \frac{\Gamma\left(\frac{1}{\theta\alpha} + \frac{1}{\alpha} + \frac{r}{\alpha}\right)}{\Gamma\left(\frac{1}{\alpha} + \frac{r}{\alpha} + 1\right)} \frac{\Gamma\left(1 - \frac{1}{\alpha\theta}\right)}{\dots \quad (2.33)}$$

:r=1 عندما

$$B1 = \beta \alpha^{\frac{2}{\alpha} + \frac{1}{\alpha\theta}} \frac{\Gamma\left(\frac{1}{\theta\alpha} + \frac{2}{\alpha}\right)}{\Gamma\left(\frac{2}{\alpha} + 1\right)} \frac{\Gamma\left(1 - \frac{1}{\alpha\theta}\right)}{\dots \quad (2.34)}$$

:r=2 عندما

$$B2 = \beta \alpha^{\frac{3}{\alpha} + \frac{1}{\alpha\theta}} \frac{\Gamma\left(\frac{1}{\theta\alpha} + \frac{3}{\alpha}\right)}{\Gamma\left(\frac{3}{\alpha} + 1\right)} \frac{\Gamma\left(1 - \frac{1}{\alpha\theta}\right)}{\dots \quad (2.35)}$$

:r=3 عندما

$$B3 = \beta \alpha^{\frac{4}{\alpha} + \frac{1}{\alpha\theta}} \frac{\Gamma\left(\frac{1}{\theta\alpha} + \frac{4}{\alpha}\right)}{\Gamma\left(\frac{4}{\alpha} + 1\right)} \frac{\Gamma\left(1 - \frac{1}{\alpha\theta}\right)}{\dots \quad (2.36)}$$

وبعد التعويض بقيمة (r) للمقدار (br)

بما يساوياها من قيم حقيقة تم تعويضها للتقدير في المجتمع كما يلي:
عندما: $r=1$:

$$b_1 = \frac{1}{n(n-1)} \sum_{i=1}^n (i-1)x(i) \quad \dots (2.37)$$

عندما: $r=2$

$$b_2 = \frac{1}{n(n-1)(n-2)} \sum_{i=1}^n (i-1)(i-2)x(i) \quad \dots (2.38)$$

عندما: $r=3$

$$b_3 = \frac{1}{n(n-1)(n-2)(n-3)} \sum_{i=1}^n (i-1)(i-2)(i-3)x(i) \dots (2.39)$$

ولغرض الحصول على المقدرات $(\hat{\alpha}, \hat{\beta}, \hat{\theta})$ وبعد تساوي المعادلات (2.37, 2.34) و (2.39, 2.36) و (2.38, 2.35) هي معادلات ضمنية تحل في برنامج matlab لاستخراج قيم المقدرات للمعلمات الثلاث (θ, β, α) و كما يأتي:

$$B1=b1 \quad \dots (2.40)$$

$$B2=b2 \quad \dots (2.41)$$

$$B3=b3 \quad \dots (2.42)$$

3.5.2 طريقة العزوم في حالة التحيز (Method of Length biased moments)

سنحصل على نتائج لتوزيع كابا التي بعضها اكثراً أهمية من الخصائص الرياضية للتوزيع والتي يمكن دراستها عن طريق العزم من الدرجة r . اقترحه هذه الطريقة من لدن (Nareerat and Uinai 2014) حيث ان عزم المتغير العشوائي (x) غير سالب من الدرجة r . وان $\langle E(x^r) \rangle$ إذ أن $E(x^r)$ يمثل توقع التحيز ويمكن الحصول عليه عن طريق الصيغة الآتية :

$$E_L(x^r) = \frac{E(x^{r+1})}{E(x)} \quad r = 1, 2, 3, \dots \quad \dots (2.43)$$

$$E(x^{r+1}) = \int_0^\infty x^{r+1} f(x) dx \quad \dots (2.44)$$

$$E(x^{r+1}) = \int_0^\infty x^{r+1} \frac{\alpha \theta}{\beta} \left(\frac{x}{\beta}\right)^{\theta-1} \left(\alpha + \left(\frac{x}{\beta}\right)^{\alpha \theta}\right)^{-\left(\frac{\alpha+1}{\alpha}\right)} dx$$

$$\text{Let } u = \frac{x}{\beta} \Rightarrow x = u\beta \Rightarrow dx = \beta du$$

$$= \int_0^\infty (u\beta)^{r+1} \frac{\alpha\theta}{\beta} u^{\theta-1} (\alpha + u^{\alpha\theta})^{-(\frac{\alpha+1}{\alpha})} \beta du$$

$$= \beta^{r+1} \int_0^\infty u^{r+\theta} \alpha\theta (\alpha + u^{\alpha\theta})^{-(\frac{\alpha+1}{\alpha})} du$$

$$\text{Let } Z = u^{\alpha\theta} \Rightarrow u = Z^{\frac{1}{\alpha\theta}} \Rightarrow du = \frac{1}{\alpha\theta} Z^{\frac{1}{\alpha\theta}-1} dz$$

$$= \beta^{r+1} \int_0^\infty Z^{\frac{r+\theta}{\alpha\theta}} \alpha\theta (\alpha + Z)^{-(\frac{\alpha+1}{\alpha})} \frac{1}{\alpha\theta} Z^{\frac{1}{\alpha\theta}-1} dz$$

$$= \beta^{r+1} \alpha^{-(\frac{\alpha+1}{\alpha})} \int_0^\infty Z^{\frac{r}{\alpha\theta} + \frac{1}{\alpha} + \frac{1}{\alpha\theta} - 1} \left(1 + \frac{Z}{\alpha}\right)^{-(\frac{\alpha+1}{\alpha})} dz$$

$$\text{Let } y = \frac{Z}{\alpha} \Rightarrow Z = \alpha y \Rightarrow dZ = \alpha dy$$

$$= \beta^{r+1} \alpha^{-(\frac{\alpha+1}{\alpha})} \int_0^\infty (\alpha y)^{\frac{r}{\alpha\theta} + \frac{1}{\alpha\theta} + \frac{1}{\alpha} - 1} (1 + y)^{-(\frac{\alpha+1}{\alpha})} \alpha dy$$

$$= \beta^{r+1} \alpha^{-1 - \frac{1}{\alpha} + \frac{1}{\alpha} + \frac{1}{\alpha\theta} + \frac{r}{\alpha\theta}} \int_0^\infty \frac{(y)^{\frac{r}{\alpha\theta} + \frac{1}{\alpha\theta} + \frac{1}{\alpha} - 1}}{(1 + y)^{(\frac{\alpha+1}{\alpha})}} dy$$

$$= \beta^{r+1} \alpha^{\frac{1}{\alpha\theta} + \frac{r}{\alpha\theta} - 1} \int_0^\infty \frac{(y)^{\frac{r}{\alpha\theta} + \frac{1}{\alpha\theta} + \frac{1}{\alpha} - 1}}{(1 + y)^{(\frac{\alpha+1}{\alpha})}} dy$$

$B(\alpha, \beta) = \int_0^\infty \frac{x^{\alpha-1}}{(1+x)^{\alpha+\beta}} dx = \frac{\Gamma(\alpha) \Gamma(\beta)}{\Gamma(\alpha+\beta)}$ وهذا يشابة الصيغة الثانية لتوزيع بيتا:
 $\beta = (\alpha + \beta) - \alpha$ إذ ان

$$\alpha = \frac{1}{\alpha\theta} + \frac{1}{\alpha} + \frac{r}{\alpha\theta} \quad (\alpha, \beta) \text{ فيكون لدينا قيم}$$

$$\beta = 1 - \frac{r}{\alpha\theta} - \frac{1}{\alpha\theta}$$

$$E(x^{r+1}) = \left[\beta^{r+1} \alpha^{\frac{r}{\alpha\theta} + \frac{1}{\alpha\theta} - 1} \frac{\Gamma\left(\frac{r}{\alpha\theta} + \frac{1}{\alpha} + \frac{r}{\alpha\theta}\right) \Gamma(1 - \frac{r}{\alpha\theta} - \frac{1}{\alpha\theta})}{\Gamma(\frac{\alpha+1}{\alpha})} \right] \dots (2.45)$$

وان قيمة التوقع المستخرج آنفا هي:

$$E(x) = \begin{bmatrix} \beta & \alpha^{\frac{1-\alpha\theta}{\alpha\theta}} & \frac{\Gamma(\frac{1+\theta}{\theta\alpha}) \Gamma(\frac{\alpha\theta-1}{\theta\alpha})}{\Gamma(\frac{\alpha+1}{\alpha})} \end{bmatrix}$$

فيكون لدينا حاصل توظيف الصيغتين كلاً تي:

$$E_L(x^r) = \frac{E(x^{r+1})}{E(x)}$$

$$E_L(x^r) = \begin{bmatrix} \beta^{(r+1)} & \alpha^{\frac{r}{\alpha\theta} + \frac{1}{\alpha\theta} - 1} & \frac{\Gamma\left(\frac{r}{\theta\alpha} + \frac{1}{\alpha} + \frac{r}{\alpha\theta}\right) \Gamma(1 - \frac{r}{\alpha\theta} - \frac{1}{\alpha\theta})}{\Gamma(\frac{\alpha+1}{\alpha})} \\ \beta & \alpha^{\frac{1-\alpha\theta}{\alpha\theta}} & \frac{\Gamma(\frac{1+\theta}{\theta\alpha}) \Gamma(\frac{\alpha\theta-1}{\theta\alpha})}{\Gamma(\frac{\alpha+1}{\alpha})} \end{bmatrix}$$

$$E_L(x^r) = \begin{bmatrix} \beta^r \alpha^{\frac{r}{\alpha\theta}} \Gamma\left(\frac{r}{\theta\alpha} + \frac{1}{\alpha} + \frac{r}{\alpha\theta}\right) \Gamma(1 - \frac{r}{\alpha\theta} - \frac{1}{\alpha\theta}) \\ \Gamma(\frac{1+\theta}{\theta\alpha}) \Gamma(\frac{\alpha\theta-1}{\theta\alpha}) \end{bmatrix} \quad (2.46)$$

وان المعادلة السابقة تعتمد على افضل ما يناسب (fitting) عن طريق المقارنة بين عدد من المقاييس الاحصائية مثل الوسط الحسابي، والتباين، ومعامل الانتواء، ومعامل التقطيع، عند مجموعات مختلفة لقيم المعالم الثلاثة واختيار مجموعة المقدرات التي تحقق اصغر قيمة لمعامل الانتواء والتقطيع وكما يأتي:

للغرض الحصول على المتوسط (Mean) نفرض ($r=1$) في المعادلة (2.46) يكون الناتج كما يأتي:

$$E_{L(mean)}(x) = \begin{bmatrix} \beta & \alpha^{\frac{1}{\alpha\theta}} & \Gamma\left(\frac{1}{\alpha} + \frac{2}{\alpha\theta}\right) & \Gamma(1 - \frac{2}{\alpha\theta}) \\ \Gamma(\frac{1+\theta}{\theta\alpha}) & \Gamma(\frac{\alpha\theta-1}{\theta\alpha}) & & \end{bmatrix} \quad (2.47)$$

(Variance)

التباين

$$\sigma^2_L = E_L(x^2) - (E_L(x))^2 \quad \dots (2.48)$$

عندما نعرض ($r=2$) في المعادلة (2.46) يكون الناتج كما يأتي:

$$E_L(x^2) = \begin{bmatrix} \beta^2 & \alpha^{\frac{2}{\alpha\theta}} & \Gamma\left(\frac{1}{\alpha} + \frac{3}{\alpha\theta}\right) & \Gamma(1 - \frac{3}{\alpha\theta}) \\ \Gamma(\frac{1+\theta}{\theta\alpha}) & \Gamma(\frac{\alpha\theta-1}{\theta\alpha}) & & \end{bmatrix}. \quad (2.49)$$

ولستخراج التباين نقوم بتعويض المعادلتين (2.47) و (2.49) في المعادلة (2.48). فيكون الناتج كما يأتي:

$$\sigma^2_L = \left\{ \begin{array}{l} \frac{\beta^2 \alpha^{(\frac{2}{\alpha\theta})} \Gamma(\frac{1}{\alpha} + \frac{3}{\alpha\theta}) \Gamma(1 - \frac{3}{\alpha\theta})}{\Gamma(\frac{1+\theta}{\theta\alpha}) \Gamma(\frac{\alpha\theta-1}{\theta\alpha})} \\ - \left(\frac{\beta \alpha^{(\frac{1}{\alpha\theta})} \Gamma(\frac{1}{\alpha} + \frac{2}{\alpha\theta}) \Gamma(1 - \frac{2}{\alpha\theta})}{\Gamma(\frac{1+\theta}{\theta\alpha}) \Gamma(\frac{\alpha\theta-1}{\theta\alpha})} \right)^2 \end{array} \right\}$$

$$\sigma^2_L = \left\{ \begin{array}{l} \frac{\beta^2 \alpha^{(\frac{2}{\alpha\theta})}}{\Gamma(\frac{1+\theta}{\theta\alpha}) \Gamma(\frac{\alpha\theta-1}{\theta\alpha})} [\Gamma(\frac{1}{\alpha} + \frac{3}{\alpha\theta}) \Gamma(1 - \frac{3}{\alpha\theta})] \\ - \frac{\Gamma^2(\frac{1}{\alpha} + \frac{2}{\alpha\theta}) \Gamma^2(1 - \frac{2}{\alpha\theta})}{\Gamma(\frac{1+\theta}{\theta\alpha}) \Gamma(\frac{\alpha\theta-1}{\theta\alpha})} \end{array} \right\} \dots (2.50)$$

(4) (**Coefficients of Variation**)

معامل الاختلاف

$$C.V = \frac{\sqrt{\sigma^2_L}}{E(X)} * 100 \dots (2.51)$$

عند تعويض المعادلتان (50) و (2.47) في المعادلة (2.51) ينتج معامل الاختلاف كما يأتي:

$$C.V = \frac{\left\{ \begin{array}{l} \beta^2 \alpha^{(\frac{2}{\alpha\theta})} \left(\frac{\Gamma(\frac{1}{\alpha} + \frac{3}{\alpha\theta}) \Gamma(1 - \frac{3}{\alpha\theta})}{\Gamma(\frac{1+\theta}{\theta\alpha}) \Gamma(\frac{\alpha\theta-1}{\theta\alpha})} \right)^{\frac{1}{2}} \\ - \frac{\Gamma^2(\frac{1}{\alpha} + \frac{2}{\alpha\theta}) \Gamma^2(1 - \frac{2}{\alpha\theta})}{\Gamma^2(\frac{1+\theta}{\theta\alpha}) \Gamma^2(\frac{\alpha\theta-1}{\theta\alpha})} \end{array} \right\}}{\beta \alpha^{(\frac{1}{\alpha\theta})} \Gamma(\frac{1}{\alpha} + \frac{2}{\alpha\theta}) \Gamma(1 - \frac{2}{\alpha\theta})} * 100$$

$$C.V = \frac{\left\{ \begin{array}{l} \alpha^{(\frac{2}{\alpha\theta})} \left(\frac{\Gamma(\frac{1}{\alpha} + \frac{3}{\alpha\theta}) \Gamma(1 - \frac{3}{\alpha\theta})}{\Gamma(\frac{1+\theta}{\theta\alpha}) \Gamma(\frac{\alpha\theta-1}{\theta\alpha})} \right)^{\frac{1}{2}} \\ - \frac{\Gamma^2(\frac{1}{\alpha} + \frac{2}{\alpha\theta}) \Gamma^2(1 - \frac{2}{\alpha\theta})}{\Gamma^2(\frac{1+\theta}{\theta\alpha}) \Gamma^2(\frac{\alpha\theta-1}{\theta\alpha})} \end{array} \right\}}{\alpha^{(\frac{1}{\alpha\theta})} \Gamma(\frac{1}{\alpha} + \frac{2}{\alpha\theta}) \Gamma(1 - \frac{2}{\alpha\theta})} * 100 \dots (2.52)$$

(5) Coefficient of skewness

معامل الانحراف

$$C.S = \frac{E(x-\mu)^3}{\sigma^3_L} \dots (2.53)$$

$$\sigma_L^3 = \sigma_L \cdot \sigma_L^2$$

$$= \left\{ \begin{array}{c} \beta^2 \alpha^{(\frac{2}{\alpha\theta})} \left(\frac{\Gamma(\frac{1}{\alpha} + \frac{3}{\alpha\theta})}{\Gamma(\frac{1+\theta}{\theta\alpha})} - \frac{\Gamma(1 - \frac{3}{\alpha\theta})}{\Gamma(\frac{\alpha\theta-1}{\theta\alpha})} \right. \\ \left. \frac{\Gamma^2(\frac{1}{\alpha} + \frac{2}{\alpha\theta})}{\Gamma^2(\frac{1+\theta}{\theta\alpha})} - \frac{\Gamma^2(1 - \frac{2}{\alpha\theta})}{\Gamma^2(\frac{\alpha\theta-1}{\theta\alpha})} \right) \end{array} \right\}$$

$$\sigma_L^3 = \left\{ \begin{array}{c} \beta^2 \alpha^{(\frac{2}{\alpha\theta})} \left(\frac{\Gamma(\frac{1}{\alpha} + \frac{3}{\alpha\theta})}{\Gamma(\frac{1+\theta}{\theta\alpha})} - \frac{\Gamma(1 - \frac{3}{\alpha\theta})}{\Gamma(\frac{\alpha\theta-1}{\theta\alpha})} \right. \\ \left. \frac{\Gamma^2(\frac{1}{\alpha} + \frac{2}{\alpha\theta})}{\Gamma^2(\frac{1+\theta}{\theta\alpha})} - \frac{\Gamma^2(1 - \frac{2}{\alpha\theta})}{\Gamma^2(\frac{\alpha\theta-1}{\theta\alpha})} \right) \end{array} \right\}^2 \dots (2.54)$$

عند تعويض المعادلة (2.53 . 2) و (2.54 . 2) وفي المعادلة (2.53 . 2) ينبع لنا معامل الانحراف وكما يأتي:

$$C.S = \frac{\left\{ \begin{array}{l} \beta^3 \alpha^{(\frac{3}{\alpha\theta})-1} \left(\frac{\Gamma(\frac{3}{\alpha\theta} + \frac{1}{\alpha}) \Gamma(1 - \frac{3}{\alpha\theta})}{\Gamma(1 + \frac{1}{\alpha})} \right) \\ - 3 \beta^3 \alpha^{(\frac{3}{\alpha\theta})-2} \left(\frac{\Gamma(\frac{1+\theta}{\theta\alpha}) \Gamma(\frac{\alpha\theta-1}{\theta\alpha})}{\Gamma(\frac{\alpha+1}{\alpha})} \right) \left(\frac{\Gamma(\frac{2}{\alpha\theta} + \frac{1}{\alpha}) \Gamma(1 - \frac{2}{\alpha\theta})}{\Gamma(1 + \frac{1}{\alpha})} \right) \\ + 3 \beta^3 \alpha^{(\frac{3}{\alpha\theta})-3} \left(\frac{\Gamma^3(\frac{1}{\alpha\theta} + \frac{1}{\alpha}) \Gamma^3(1 - \frac{1}{\alpha\theta})}{\Gamma^3(1 + \frac{1}{\alpha})} \right) \\ - \beta^3 \alpha^{(\frac{3}{\alpha\theta})-4} \left(\frac{\Gamma(\frac{1+\theta}{\theta\alpha}) \Gamma(\frac{\alpha\theta-1}{\theta\alpha})}{\Gamma(\frac{\alpha+1}{\alpha})} \right)^3 \left(\frac{\Gamma(\frac{1}{\alpha})}{\Gamma(1 + \frac{1}{\alpha})} \right) \end{array} \right\}}{\left\{ \begin{array}{l} \beta^2 \alpha^{(\frac{2}{\alpha\theta})} \left(\frac{\Gamma(\frac{1}{\alpha} + \frac{3}{\alpha\theta}) \Gamma(1 - \frac{3}{\alpha\theta})}{\Gamma(\frac{1+\theta}{\theta\alpha}) \Gamma(\frac{\alpha\theta-1}{\theta\alpha})} - \right. \\ \left. \frac{\Gamma^2(\frac{1}{\alpha} + \frac{2}{\alpha\theta}) \Gamma^2(1 - \frac{2}{\alpha\theta})}{\Gamma^2(\frac{1+\theta}{\theta\alpha}) \Gamma^2(\frac{\alpha\theta-1}{\theta\alpha})} \right)^3} \end{array} \right\}} \dots (2.55)$$

(5) Coefficient of kurtosis

معامل التفاطح

$$C.K = \frac{E(x-\mu)^4}{\sigma^4_L} \dots (2.56)$$

$$E(x-\mu)^4 =$$

$$\left\{ \begin{array}{l} \beta^4 \alpha^{(\frac{4}{\alpha\theta})-1} \left(\frac{\Gamma(\frac{4}{\alpha\theta} + \frac{1}{\alpha}) \Gamma(1 - \frac{4}{\alpha\theta})}{\Gamma(1 + \frac{1}{\alpha})} \right) \\ - 4 \beta^4 \alpha^{(\frac{4}{\alpha\theta})-2} \left(\frac{\Gamma(\frac{1+\theta}{\theta\alpha}) \Gamma(\frac{\alpha\theta-1}{\theta\alpha})}{\Gamma(\frac{\alpha+1}{\alpha})} \right) \left(\frac{\Gamma(\frac{3}{\alpha\theta} + \frac{1}{\alpha}) \Gamma(1 - \frac{3}{\alpha\theta})}{\Gamma(1 + \frac{1}{\alpha})} \right) \\ + 6 \beta^4 \alpha^{(\frac{4}{\alpha\theta})-3} \left(\frac{\Gamma(\frac{1+\theta}{\theta\alpha}) \Gamma(\frac{\alpha\theta-1}{\theta\alpha})}{\Gamma(\frac{\alpha+1}{\alpha})} \right) \left(\frac{\Gamma(\frac{2}{\alpha\theta} + \frac{1}{\alpha}) \Gamma(1 - \frac{2}{\alpha\theta})}{\Gamma(1 + \frac{1}{\alpha})} \right) \\ - 4 \beta^4 \alpha^{(\frac{4}{\alpha\theta})-4} \left(\frac{\Gamma^4(\frac{1}{\alpha\theta} + \frac{1}{\alpha}) \Gamma^4(1 - \frac{1}{\alpha\theta})}{\Gamma^4(1 + \frac{1}{\alpha})} \right) \\ + \beta^4 \alpha^{(\frac{4}{\alpha\theta})-5} \left(\frac{\Gamma(\frac{1+\theta}{\theta\alpha}) \Gamma(\frac{\alpha\theta-1}{\theta\alpha})}{\Gamma(\frac{\alpha+1}{\alpha})} \right)^4 \left(\frac{\Gamma(\frac{1}{\alpha})}{\Gamma(1 + \frac{1}{\alpha})} \right) \end{array} \right\}$$

$$\sigma^4_L = \sigma^2_L \cdot \sigma^2_L = (\sigma^2_L)^2$$

$$= \left\{ \begin{array}{l} \left\{ \begin{array}{l} \beta^2 \alpha^{(\frac{2}{\alpha\theta})} \left(\frac{\Gamma(\frac{1}{\alpha} + \frac{3}{\alpha\theta})}{\Gamma(\frac{1+\theta}{\theta\alpha})} - \frac{\Gamma(1 - \frac{3}{\alpha\theta})}{\Gamma(\frac{\alpha\theta-1}{\theta\alpha})} \right. \right. \\ \left. \left. \frac{\Gamma^2(\frac{1}{\alpha} + \frac{2}{\alpha\theta})}{\Gamma^2(\frac{1+\theta}{\theta\alpha})} - \frac{\Gamma^2(1 - \frac{2}{\alpha\theta})}{\Gamma^2(\frac{\alpha\theta-1}{\theta\alpha})} \right) \end{array} \right\} \\ \left\{ \begin{array}{l} \left\{ \begin{array}{l} \beta^2 \alpha^{(\frac{2}{\alpha\theta})} \left(\frac{\Gamma(\frac{1}{\alpha} + \frac{3}{\alpha\theta})}{\Gamma(\frac{1+\theta}{\theta\alpha})} - \frac{\Gamma(1 - \frac{3}{\alpha\theta})}{\Gamma(\frac{\alpha\theta-1}{\theta\alpha})} \right. \right. \\ \left. \left. \frac{\Gamma^2(\frac{1}{\alpha} + \frac{2}{\alpha\theta})}{\Gamma^2(\frac{1+\theta}{\theta\alpha})} - \frac{\Gamma^2(1 - \frac{2}{\alpha\theta})}{\Gamma^2(\frac{\alpha\theta-1}{\theta\alpha})} \right) \end{array} \right\} \end{array} \right\} \end{array} \right\}$$

$$\sigma^4_L = \left\{ \begin{array}{l} \left\{ \begin{array}{l} \beta^2 \alpha^{(\frac{2}{\alpha\theta})} \left(\frac{\Gamma(\frac{1}{\alpha} + \frac{3}{\alpha\theta})}{\Gamma(\frac{1+\theta}{\theta\alpha})} - \frac{\Gamma(1 - \frac{3}{\alpha\theta})}{\Gamma(\frac{\alpha\theta-1}{\theta\alpha})} \right. \right. \\ \left. \left. \frac{\Gamma^2(\frac{1}{\alpha} + \frac{2}{\alpha\theta})}{\Gamma^2(\frac{1+\theta}{\theta\alpha})} - \frac{\Gamma^2(1 - \frac{2}{\alpha\theta})}{\Gamma^2(\frac{\alpha\theta-1}{\theta\alpha})} \right) \end{array} \right\}^2 \end{array} \right\} \quad (2.57)$$

$$C.S = \frac{\left\{ \begin{array}{l} \beta^4 \alpha^{(\frac{4}{\alpha\theta})-1} \left(\frac{\Gamma(\frac{4}{\alpha\theta} + \frac{1}{\alpha}) \Gamma(1 - \frac{4}{\alpha\theta})}{\Gamma(1 + \frac{1}{\alpha})} \right) \\ -4 \beta^4 \alpha^{(\frac{4}{\alpha\theta})-2} \left(\frac{\Gamma(\frac{1+\theta}{\theta\alpha}) \Gamma(\frac{\alpha\theta-1}{\theta\alpha})}{\Gamma(\frac{\alpha+1}{\alpha})} \right) \left(\frac{\Gamma(\frac{3}{\alpha\theta} + \frac{1}{\alpha}) \Gamma(1 - \frac{3}{\alpha\theta})}{\Gamma(1 + \frac{1}{\alpha})} \right) \\ + 6 \beta^4 \alpha^{(\frac{4}{\alpha\theta})-3} \left(\frac{\Gamma(\frac{1+\theta}{\theta\alpha}) \Gamma(\frac{\alpha\theta-1}{\theta\alpha})}{\Gamma(\frac{\alpha+1}{\alpha})} \right) \left(\frac{\Gamma(\frac{2}{\alpha\theta} + \frac{1}{\alpha}) \Gamma(1 - \frac{2}{\alpha\theta})}{\Gamma(1 + \frac{1}{\alpha})} \right) \\ - 4 \beta^4 \alpha^{(\frac{4}{\alpha\theta})-4} \left(\frac{\Gamma^4(\frac{1}{\alpha\theta} + \frac{1}{\alpha}) \Gamma^4(1 - \frac{1}{\alpha\theta})}{\Gamma^4(1 + \frac{1}{\alpha})} \right) \\ + \beta^4 \alpha^{(\frac{4}{\alpha\theta})-5} \left(\frac{\Gamma(\frac{1+\theta}{\theta\alpha}) \Gamma(\frac{\alpha\theta-1}{\theta\alpha})}{\Gamma(\frac{\alpha+1}{\alpha})} \right)^4 \left(\frac{\Gamma(\frac{1}{\alpha})}{\Gamma(1 + \frac{1}{\alpha})} \right) \end{array} \right\}}{\left\{ \begin{array}{l} \beta^2 \alpha^{(\frac{2}{\alpha\theta})} \left(\frac{\Gamma(\frac{1}{\alpha} + \frac{3}{\alpha\theta})}{\Gamma(\frac{1+\theta}{\theta\alpha})} \frac{\Gamma(1 - \frac{3}{\alpha\theta})}{\Gamma(\frac{\alpha\theta-1}{\theta\alpha})} - \right. \\ \left. \frac{\Gamma^2(\frac{1}{\alpha} + \frac{2}{\alpha\theta})}{\Gamma^2(\frac{1+\theta}{\theta\alpha})} \frac{\Gamma^2(1 - \frac{2}{\alpha\theta})}{\Gamma^2(\frac{\alpha\theta-1}{\theta\alpha})} \right) \end{array} \right\}} \dots \quad (2.58)$$

4.5.2 طريقة العزوم الكمية الخطية

(36)(35)(34)(20) **Linear Quantile Moment method**

وتلخص هذه الطريقة بالخطوات الآتية:-

الدالة التجميعية لتوزيع كابا :

Cumulativ function for Kappa Distribution

اشتقاق الدالة الكمية (Quantile function) ويكون من الدالة التجميعية (Cumulative function) كما يأتي:

$$F(x) = \left[\frac{(\frac{x}{\beta})^{\alpha\theta}}{\alpha + (\frac{x}{\beta})^{\alpha\theta}} \right]^{\frac{1}{\alpha}}$$

$$\frac{(\frac{x}{\beta})^{\alpha\theta}}{\alpha + (\frac{x}{\beta})^{\alpha\theta}} = (F(x))^\alpha$$

$$\left(\frac{x}{\beta}\right)^{\alpha\theta} = (\alpha + \left(\frac{x}{\beta}\right)^{\alpha\theta})(F(x))^\alpha$$

$$\left(\frac{x}{\beta}\right)^{\alpha\theta} = (F(x))^\alpha \alpha + (F(x))^\alpha \left(\frac{x}{\beta}\right)^{\alpha\theta}$$

$$\left(\frac{x}{\beta}\right)^{\alpha\theta} - (F(x))^\alpha \left(\frac{x}{\beta}\right)^{\alpha\theta} = (F(x))^\alpha \alpha$$

$$\left(\frac{x}{\beta}\right)^{\alpha\theta} (1 - (F(x))^\alpha) = (F(x))^\alpha \alpha$$

$$\left(\frac{x}{\beta}\right)^{\alpha\theta} = \frac{\alpha (F(x))^\alpha}{1 - (F(x))^\alpha}$$

$$\left(\frac{x}{\beta}\right) = \left(\frac{\alpha (F(x))^\alpha}{1 - (F(x))^\alpha}\right)^{\frac{1}{\alpha\theta}}$$

$$x = \beta \left(\frac{\alpha (F(x))^\alpha}{1 - (F(x))^\alpha}\right)^{\frac{1}{\alpha\theta}}$$

و هذه المعادلة المذكورة آنفًا هي الدالة الكمية (Quantile function) والتي بالإمكان ان نشير لها كما يأتي:

$$Q(F) = \beta \left(\frac{\alpha (F(x))^\alpha}{1 - (F(x))^\alpha}\right)^{\frac{1}{\alpha\theta}} \quad \dots (2.59)$$

وان (ε_r) هو العزم الكمي الرأي للمتغير (τ) العشوائي بالمعلمتين (p, m) الذي عرفه (Hutson and Mudolkar 1998) كما يأتي:

$$\varepsilon_r = \frac{1}{r} \sum_{k=0}^{r-1} (-1)^k \binom{r-1}{k} \tau_{p,m}(X_{r-k:r}), \quad r = 1, 2, \dots; \quad \dots (2.60)$$

عندما ε_r يشير الى العزم الكمي الرأي للمجتمع. وان τ هو متغير عشوائي بالمعلمتين p, m . و k هو العدد الذي يأخذه العزم الى r .

$$(0 \leq m \leq \frac{1}{2}, \quad 0 \leq p \leq \frac{1}{2})$$

إذ

$$\tau_{p,m}(X_{r-k:r}) = p Q_{X_{r-k:r}}(m) + (1 - 2p) Q_{X_{r-k:r}}\left(\frac{1}{2}\right) + p Q_{X_{r-k:r}}(1 - m) \quad \dots (2.61)$$

$$= p Q [B_{r-k:r}^{-1}(m)] + (1 - 2p) Q \left[B_{r-k:r}^{-1}\left(\frac{1}{2}\right)\right] + p Q [B_{r-k:r}^{-1}(1 - m)] \quad \dots (2.62)$$

وان المقدر $[B_{r-k:r}^{-1}(m)]$ هو المتغير الكمي العشوائي لبيتا بالمعلمتين $(r-k)$ و $(k-1)$ وان $Q(.)$ يشير الى الدالة الكمية المقترنة للمجتمع. وان اول اربع عزوم كمية لطريقة LQ - Moment للمجتمع تكون كما يأتي:

$$\varepsilon_1 = \tau_{p,m}(X) \quad \dots (2.63)$$

$$\varepsilon_2 = \frac{1}{2} [\tau_{p,m}(X_{2:2}) - \tau_{p,m}(X_{1:2})] \quad \dots (2.64)$$

$$\varepsilon_3 = \frac{1}{3} [\tau_{p,m}(X_{3:3}) - 2\tau_{p,m}(X_{2:3}) + \tau_{p,m}(X_{1:3})] \quad \dots (2.65)$$

$$\varepsilon_4 = \frac{1}{4} [\tau_{p,m}(X_{4:4}) - 3\tau_{p,m}(X_{3:4}) + 3\tau_{p,m}(X_{2:4}) + \tau_{p,m}(X_{1:4})] \quad \dots (2.66)$$

- LQ -Kurtosis و LQ -Skeunes للمجتمع يعرف كما يأتي :-

$$LQ - Skewness = \eta_3 = \frac{\varepsilon_3}{\varepsilon_2}$$

$$LQ-Kurtosis = \eta_4 = \frac{\varepsilon_4}{\varepsilon_2}$$

وان العزوم الكمية لعينة عشوائية حجمها n بحيث

: فهي كما يأتي $X_{1:n} \leq X_{2:n} \leq \dots \leq X_{n:n}$

$$\hat{\varepsilon}_r = \frac{1}{r} \sum_{k=0}^{r-1} (-1)^k \binom{r-1}{k} \hat{\tau}_{p,m}(X_{r-k:r}), \quad r = 1, 2, \dots \quad \dots (2.67)$$

إذ

$$\hat{\tau}_{p,m}(X_{r-k:r}) = p\hat{Q}_{X_{r-k:r}}(m) + (1-2p)\hat{Q}_{X_{r-k:r}}\left(\frac{1}{2}\right) + p\hat{Q}_{X_{r-k:r}}(1-m). \quad \dots (2.68)$$

$$= p\hat{Q}[B_{r-k:r}^{-1}(m)] + (1-2p)\hat{Q}\left[B_{r-k:r}^{-1}\left(\frac{1}{2}\right)\right] + p\hat{Q}[B_{r-k:r}^{-1}(1-m)] \quad \dots (2.69)$$

وان المقدر $[B_{r-k:r}^{-1}(m)]$ هو المتغير الكمي العشوائي لبيتا بالمعلمتين $(r-k)$ و $(k-1)$ يعرف للعينة بالشكل الاتي:

$$\hat{Q}(u) = \sum_{i=1}^n \left[\int_{(i-1)/n}^{i/n} k_h[t-u] \right] (X_{i:n})$$

$$\hat{Q}(u) = \sum_{i=1}^n \left[(n)^{-1} k_h \left[\sum_{j=1}^i w_{j,n} - u \right] \right] (X_{i:n}), \quad 0 < u < \infty \quad \dots (2.70)$$

$$k_h(.) = \left(\frac{1}{h} \right) \cdot \left(\frac{\cdot}{h} \right)$$

عندما k متغير عشوائي للمعلمة h عند المقدار (.)

$$w_{i,n} = \begin{cases} \frac{1}{2} \left(1 - \left[\frac{n-2}{\sqrt{n(n-1)}} \right] \right), & i=1,n \\ \frac{1}{\sqrt{n(n-1)}}, & i=2,3,\dots,n-1 \end{cases} \dots (2.71)$$

$$\kappa(t) = (2\pi)^{-\frac{1}{2}} \exp\left(-\frac{t^2}{2}\right)$$

$$h = \left(\frac{uv}{n}\right)^{\frac{1}{2}}$$

$$v=1-u$$

وان اول اربع عزوم كمية لطريقة LQ- Moment للعينة تعرف كما يأتي:

$$\hat{\varepsilon}_1 = \hat{\tau}_{p,m}(X) \dots (2.72)$$

$$\hat{\varepsilon}_2 = \frac{1}{2} [\hat{\tau}_{p,m}(X_{2:2}) - \hat{\tau}_{p,m}(X_{1:2})] \dots (2.73)$$

$$\hat{\varepsilon}_3 = \frac{1}{3} [\hat{\tau}_{p,m}(X_{3:3}) - 2\hat{\tau}_{p,m}(X_{2:3}) + \hat{\tau}_{p,m}(X_{1:3})] \dots (2.74)$$

$$\hat{\varepsilon}_4 = \frac{1}{4} [\hat{\tau}_{p,m}(X_{4:4}) - 3\hat{\tau}_{p,m}(X_{3:4}) + 3\hat{\tau}_{p,m}(X_{2:4}) + \hat{\tau}_{p,m}(X_{1:4})] \dots (2.75)$$

للهينة يعرف كما يأتي : LQ-Kurtosis و LQ- Skeunes

$$LQ - Skewness = \hat{\eta}_3 = \frac{\hat{\varepsilon}_3}{\hat{\varepsilon}_2}$$

$$LQ-Kurtosis = \hat{\eta}_4 = \frac{\hat{\varepsilon}_4}{\hat{\varepsilon}_2}$$

لفرض الحصول على المقدرات بطريقة LQ- Moment وبعد تساوي المعادلات (2.63-2.64)، (2.73-2.76)، (2.75-2.65)، هي معادلات ضمنية تحل بطريقة Simple-Iteration في برنامج matlap بمقدار خطأ ($10^{-0.7}$) لاستخراج قيم المعلمات الثالث نحصل على ما يأتي:

$$\varepsilon_1 = \hat{\varepsilon}_1 \dots (2.76)$$

$$\varepsilon_2 = \hat{\varepsilon}_2 \dots (2.77)$$

$$\varepsilon_3 = \hat{\varepsilon}_3 \dots (2.78)$$

5.5.2 طريقة المقدرات التجزئية

(14)(3) Method of Percentiles Estimators

ان توزيع كابا يتميز بدالة تراكمية ذات ثلات معالم (β, θ, α) ولغرض الحصول على مقدرات التجزئة لمعالم التوزيع يكون ذلك كما يأتي :

تقدير المعلمة (α)

نفترض ان q_i تمثل تقدير للدالة التراكمية $F(t, \beta, \theta, \alpha)$ نظرا لان المعادلات الناتجة عن التقديرات معقدة وصعبة لذلك سنعتمد المعلمتين (β, θ) ، على انهم معلومتان للدالة التراكمية لغرض الحصول على تقدير للمعلمة α وكما يأتي:

$$F(t, \beta, \theta, \alpha) = \left[\frac{(\frac{x}{\beta})^{\alpha \theta}}{\alpha + (\frac{x}{\beta})^{\alpha \theta}} \right]^{\frac{1}{\alpha}}$$

باخذ (ln) للطرفين

$$\text{Let } \ln(q_i) = \frac{1}{\alpha} \ln \left(\frac{(\frac{x}{\beta})^{\alpha \theta}}{\alpha + (\frac{x}{\beta})^{\alpha \theta}} \right) \dots (2.79)$$

$$\text{Let } \ln(q_i) - \frac{1}{\alpha} \ln \left(\frac{(\frac{x}{\beta})^{\alpha \theta}}{\alpha + (\frac{x}{\beta})^{\alpha \theta}} \right) = 0 \dots (2.80)$$

وبتربيع المعادلة واخذ المجموع للطرفين نحصل على ما يلي:

$$\sum_{i=1}^n \left(\ln(q_i) - \frac{1}{\alpha} \ln \left(\frac{(\frac{x}{\beta})^{\alpha \theta}}{\alpha + (\frac{x}{\beta})^{\alpha \theta}} \right) \right)^2 = 0 \dots (2.81)$$

$$\sum_{i=1}^n \left(\ln(q_i) - \frac{1}{\alpha} \ln \left(\frac{x}{\beta} \right)^{\alpha \theta} + \frac{1}{\alpha} \ln \left(\alpha + \left(\frac{x}{\beta} \right)^{\alpha \theta} \right) \right)^2 \dots (2.82)$$

لغرض الحصول على مقدر المعلمة $\hat{\alpha}$ وذلك بالاشتقاق بالنسبة ل α :-

$$\frac{\partial \ln(q_i)}{\partial \alpha} = 2 \sum_{i=1}^n \left(\ln(q_i) - \frac{1}{\alpha} \ln \left(\frac{x}{\beta} \right)^{\alpha \theta} + \frac{1}{\alpha} \ln \left(\alpha + \left(\frac{x}{\beta} \right)^{\alpha \theta} \right) \right) .$$

$$\left\{ \begin{array}{l} \left(-\frac{1}{\alpha} \cdot \frac{1}{\left(\frac{x}{\beta} \right)^{\alpha \theta}} \cdot \theta \left(\frac{x}{\beta} \right)^{\alpha \theta} \cdot \ln \left(\frac{x}{\beta} \right) + \ln \left(\frac{x}{\beta} \right)^{\alpha \theta} \cdot \frac{1}{\alpha^2} \right) \\ + \left(\frac{1}{\alpha} \cdot \frac{1}{\alpha + \left(\frac{x}{\beta} \right)^{\alpha \theta}} \left[1 + \theta \left(\frac{x}{\beta} \right)^{\alpha \theta} \cdot \ln \frac{x}{\beta} \right] + \frac{1}{\alpha^2} \ln \left(\alpha + \left(\frac{x}{\beta} \right)^{\alpha \theta} \right) \right) \end{array} \right\}$$

$$\text{Let } \frac{\partial \ln(qi)}{\partial \alpha} = 0$$

$$\frac{1}{\alpha} 2 \sum_{i=1}^n (\alpha \ln(qi) - \ln(\frac{x}{\beta})^{\alpha\theta} + \ln(\alpha + ((\frac{x}{\beta})^{\alpha\theta}))) .$$

$$\left\{ \begin{array}{l} \left(-\frac{\theta}{\alpha} \cdot \ln\left(\frac{x}{\beta}\right) + \ln\left(\frac{x}{\beta}\right)^{\alpha\theta} \cdot \frac{1}{\alpha^2} \right) \\ + \left(\frac{1}{\alpha} \cdot \frac{1}{\alpha + (\frac{x}{\beta})^{\alpha\theta}} \left[1 + \theta(\frac{x}{\beta})^{\alpha\theta} \cdot \ln\frac{x}{\beta} \right] + \frac{1}{\alpha^2} \ln\left(\alpha + (\frac{x}{\beta})^{\alpha\theta}\right) \right) \end{array} \right\} = 0$$

$$\hat{\alpha} = \frac{1}{2 \sum_{i=1}^n - (\alpha \ln(qi) - \ln(\frac{x}{\beta})^{\alpha\theta} + \ln(\alpha + ((\frac{x}{\beta})^{\alpha\theta}))) .} \quad \dots (2.83)$$

$$\left\{ \begin{array}{l} \left(-\frac{1}{\alpha} \cdot \frac{1}{(\frac{x}{\beta})^{\alpha\theta}} \cdot \theta\left(\frac{x}{\beta}\right)^{\alpha\theta} \cdot \ln\left(\frac{x}{\beta}\right) + \ln\left(\frac{x}{\beta}\right)^{\alpha\theta} \cdot \frac{1}{\alpha^2} \right) \\ + \left(\frac{1}{\alpha} \cdot \frac{1}{\alpha + (\frac{x}{\beta})^{\alpha\theta}} \left[1 + \theta(\frac{x}{\beta})^{\alpha\theta} \cdot \ln\frac{x}{\beta} \right] - \frac{1}{\alpha^2} \ln\left(\alpha + (\frac{x}{\beta})^{\alpha\theta}\right) \right) \end{array} \right\}$$

- تقيير المعلمة $\hat{\theta}$:

نفترض ان q_i تمثل تقيير للدالة التراكمية $F(t, \alpha, \theta, \beta)$ نظرا لان المعادلات الناتجة عن التقديرات معقدة وصعبة لذلك سنعتمد معلمتى القياس (α, β) ، معلومتان للدالة التراكمية وكما يأتي:

$$F(t, \beta, \theta, \alpha) = \left(\frac{(\frac{x}{\beta})^{\alpha\theta}}{\alpha + (\frac{x}{\beta})^{\alpha\theta}} \right)^{\frac{1}{\alpha}}$$

$$(F(t, \alpha, \theta, \beta))^{\alpha} = \left(\frac{(\frac{x}{\beta})^{\alpha\theta}}{\alpha + (\frac{x}{\beta})^{\alpha\theta}} \right) \quad \dots (2.84)$$

$$(q_i)^{\alpha} = \left(\frac{x}{\beta} \right)^{\alpha\theta} + \left(\alpha + \left(\frac{x}{\beta} \right)^{\alpha\theta} \right)^{-1}$$

و لغرض الحصول على مقدر المعلمة $\hat{\theta}$ وذلك بالاشتقاق بالنسبة ل θ للمعادلة (2.82)

$$\frac{\partial \ln(qi)}{\partial \theta} = 2 \sum_{i=1}^n (\ln(q_i)^{\alpha} - \alpha\theta \ln(\frac{x}{\beta}) + \ln(\alpha + ((\frac{x}{\beta})^{\alpha\theta}))) .$$

$$\left[\left(-\alpha \ln\left(\frac{x}{\beta}\right) \right) + \left(\frac{1}{\alpha} \cdot \frac{1}{\alpha + (\frac{x}{\beta})^{\alpha\theta}} \left[1 + \alpha(\frac{x}{\beta})^{\alpha\theta} \cdot \ln\frac{x}{\beta} \right] + \frac{1}{\alpha^2} \ln\left(\alpha + (\frac{x}{\beta})^{\alpha\theta}\right) \right) \right]$$

Let

$$\frac{\partial \ln(qi)}{\partial \theta} = 0$$

$$\frac{1}{\theta} 2 \sum_{i=1}^n ((qi)^\alpha \theta - \alpha \theta^2 \ln(\frac{x}{\beta}) + \theta \ln(\alpha + (\frac{x}{\beta})^{\alpha \theta})) .$$

$$\left[\left(-\alpha \ln(\frac{x}{\beta}) \right) + \left(\frac{1}{\alpha} \cdot \frac{1}{\alpha + (\frac{x}{\beta})^{\alpha \theta}} \left[1 + \alpha (\frac{x}{\beta})^{\alpha \theta} \cdot \ln \frac{x}{\beta} \right] + \frac{1}{\alpha^2} \ln \left(\alpha + (\frac{x}{\beta})^{\alpha \theta} \right) \right) \right] = 0$$

$$\hat{\theta} =$$

$$\frac{1}{\left\{ \left[\left(-\alpha \ln(\frac{x}{\beta}) \right) + \left(\frac{1}{\alpha} \cdot \frac{1}{\alpha + (\frac{x}{\beta})^{\alpha \theta}} \left[1 + \theta (\frac{x}{\beta})^{\alpha \theta} \cdot \ln \frac{x}{\beta} \right] - \frac{1}{\alpha^2} \ln \left(\alpha + (\frac{x}{\beta})^{\alpha \theta} \right) \right) \right] \right\}} \dots (2.85)$$

تقدير المعلمة β

نفترض ان q_i تمثل تقدير للدالة التراكمية $F(t, \beta, \theta, \alpha)$ نظرا لان المعادلات الناتجة عن التقديرات معقدة وصعبة لذلك سنعتمد معلمتين معلمتي القياس (α, θ) ، معلوماتان للدالة التراكمية وكما يأتي:

$$F(t, \alpha, \theta, \beta) = \left(\frac{(\frac{x}{\beta})^{\alpha \theta}}{\alpha + (\frac{x}{\beta})^{\alpha \theta}} \right)^{\frac{1}{\alpha}}$$

وبتربيع المعادلة واخذ المجموع للطرفين نحصل على ما يأتي:

$$\sum_{i=1}^n \left(\ln(qi) - \ln(\frac{x}{\beta})^{\alpha \theta} + \ln(\alpha + (\frac{x}{\beta})^{\alpha \theta}) \right)^2$$

ولغرض الحصول على مقدر المعلمة $\hat{\beta}$ وذلك بالاشتقاق بالنسبة ل β :

$$\frac{\partial \ln(qi)}{\partial \beta} = \left\{ \begin{array}{l} \left(2 \sum_{i=1}^n \left(\ln(qi) - \ln(\frac{x}{\beta})^{\alpha \theta} + \ln(\alpha + (\frac{x}{\beta})^{\alpha \theta}) \right) \right) \\ \left(-\frac{1}{\alpha} \frac{1}{(\frac{x}{\beta})^{\alpha \theta}} \cdot -\frac{\alpha \theta}{\beta} (\frac{x}{\beta})^{\alpha \theta} \right) + \left(\frac{1}{\alpha} \frac{1}{\alpha + (\frac{x}{\beta})^{\alpha \theta}} \cdot -\frac{\alpha \theta}{\beta} (\frac{x}{\beta})^{\alpha \theta} \right) \end{array} \right\}$$

$$Let \quad \frac{\partial \ln(qi)}{\partial \beta} = 0$$

$$\frac{1}{\beta} \left\{ \begin{array}{l} \beta (2 \sum_{i=1}^n (\ln(qi) - \ln(\frac{x}{\beta})^{\alpha\theta} + \ln(\alpha + (\frac{x}{\beta})^{\alpha\theta})) . \\ \left(\frac{\theta}{\beta} \right) - \left(\frac{(\frac{x}{\beta})^{\alpha\theta}}{\alpha + (\frac{x}{\beta})^{\alpha\theta}} \frac{\theta}{\beta} \right) \end{array} \right\} = 0$$

$$\hat{\beta} = \frac{1}{\left\{ \begin{array}{l} \beta (2 \sum_{i=1}^n (\ln(qi) - \ln(\frac{x}{\beta})^{\alpha\theta} + \ln(\alpha + (\frac{x}{\beta})^{\alpha\theta})) . \\ \left(\frac{\theta}{\beta} \right) - \left(\frac{(\frac{x}{\beta})^{\alpha\theta}}{\alpha + (\frac{x}{\beta})^{\alpha\theta}} \frac{\theta}{\beta} \right) \end{array} \right\}} \quad \dots (2.86)$$

الفصل الثالث

الجانب التجريبي والتطبيقي

1.3 الجانب التجريبي

Preface

1.1.3 التمهيد

سنفرض في هذا الفصل المنهج التجريبي (Empirical Approach). ان التقدم العلمي الحاصل الان يعتمد في الغالب على اجراء التجارب ، ولا بد من أن تنفذ التجارب وفق طرائق عملية ومنطقية لنجعل منها على نتائج دقيقة ومضبوطة ، وواحدة من تلك الطرائق المستعملة في التجريب هي المحاكاة (Simulation). التي سيتم استعمالها في معرفة مدى دقة ومصداقية نموذج توزيع كابا في تمثيله الظاهرية التي تم دراستها.

Simulation

2.1.3 المحاكاة:

تعرف المحاكاة بأنها طريقة تحليلية عدديّة علمية . تستعمل فيها مناهج وأساليب رياضية منهجية. لأن بعض الدراسات تكلف مالاً ووقتاً وجهداً والبعض من هذه الدراسات لا يمكن اجرائها اصلا لاستحالة تحمل التكاليف المادية والجهد والوقت . نحن بمعنى عن كل ذلك لأن اسلوب المحاكاة طور ليصل الى معرفة ودراسة حالات مهمة ومعقدة والتوصيل الى نتائج دقيقة لها . من هذه الظواهر حالة الطقس إذ بالامكان استعماله في دراسة هذه الحالة لقرون متعددة في عدد قليل من الساعات لأزمنة قديمة غابرة وايضا التنبؤ بما تكون عليه في المستقبل باستعمال حواسيب فائقة وبرامج محاكاة متطورة. وبالامكان دراسة مختلف الظواهر التي يمكن ان نعرف خصائصها وسلوكياتها. ان من اهم مميزات طريقة المحاكاة هو توليد بيانات الظاهرة المدروسة بحيث تكون قريبة من الحقيقة ، وهي تكون الاداة الافضل للخروج من المشاكل التي لا يمكن حلها رياضيا.إذ يستعمل في عمل المحاكاة حواسيب متطورة ويكتب فيها برامج تتضمن عبارات منطقية ورياضية للحالة المدروسة ، الكى تجرى تكرارات لتجربة الحالة المدروسة لمئات المرات وحسب الحاجة . تكون النتائج قريبة من الواقع بشكل كبير. ويمكن ان نعرف المحاكاة ايضا بشكل متخصص على انها نموذج لتجربة احصائية (Statistical for experiment) فهي تختلف عن النماذج الرياضية،لان مخرجاتها في الغالب تكون على شكل مقاييس مختارة تعكس اداء النظام وتبين ان سلوك الحالة المستقرة لامد طويل . واما مخرجات نموذج المحاكاة فتمثل بمشاهدات (Observations) . تكون عرضة لخطأ التجربة الاحصائية لذلك لا بد من جعل اي استدلال يخص اداء النظام الذي تم محاكاته الى الاختبارات التحليل الاحصائية الملائمة . بذلك يكون الهدف من المحاكاة عمل نسخة (Duplicate) لسلوك النظام تحت الفحص عن طريق هذه الدراسة للتفاعلات بين مكونات النظام المدروس. وفي الدراسة هذه استعمال البرنامج الاحصائي MATLAB R2012a) لتوليد البيانات العشوائية. كما استعماله طريقة نيوتن رافسن لتوليد البيانات .

3.1.3 وصف تجربة المحاكاة : Describe Simulation Experiment

تم تنفيذ تجربة المحاكاة باعتماد خمسة احجام للعينات (150,100,75,50,25) وتم تطبيق الصيغة رقم (2.3) في توليد البيانات الخاصة بالمتغيرات العشوائية التي تتبع نموذج كابا بثلاثة معلم ، بتوليد قيم عشوائية يتبع التوزيع المنتظم المستمر (Uniform Distribution) والمعرف على المدة (0,1) عن طريقها يتم بتوليد قيم العشوائية الخاصة بتوزيع كابا عن طريق استعمال دالة التوزيع التراكمية (C.D.F) التي تصف نموذج ثم تحويل العدد العشوائي المنتظم للحصول على المتغير العشوائي الذي يصف نموذج بستعمال معكوس الدالة التجميعية فاذا كانت لدينا الدالة التجميعية يكون المعكوس ناتجا عنها كما يأتي :

$$R = F(x) = \left[\frac{\left(\frac{x}{\beta}\right)^{\alpha\theta}}{\alpha + \left(\frac{x}{\beta}\right)^{\alpha\theta}} \right]^{\frac{1}{\alpha}}$$

$$(F(x))^{\alpha} = \frac{\left(\frac{x}{\beta}\right)^{\alpha\theta}}{\alpha + \left(\frac{x}{\beta}\right)^{\alpha\theta}}$$

$$(F(x))^{\alpha} \left(\alpha + \left(\frac{x}{\beta}\right)^{\alpha\theta} \right) = \left(\frac{x}{\beta}\right)^{\alpha\theta}$$

$$(F(x))^{\alpha} \alpha + (F(x))^{\alpha} \left(\frac{x}{\beta}\right)^{\alpha\theta} = \left(\frac{x}{\beta}\right)^{\alpha\theta}$$

$$(F(x))^{\alpha} \alpha = \left(\frac{x}{\beta}\right)^{\alpha\theta} - (F(x))^{\alpha} \left(\frac{x}{\beta}\right)^{\alpha\theta}$$

$$(F(x))^{\alpha} \alpha = \left(\frac{x}{\beta}\right)^{\alpha\theta} \left(1 - (F(x))^{\alpha}\right)$$

$$\frac{\alpha (F(x))^{\alpha}}{1 - (F(x))^{\alpha}} = \left(\frac{x}{\beta}\right)^{\alpha\theta}$$

$$\left[\frac{\alpha (F(x))^{\alpha}}{1 - (F(x))^{\alpha}} \right]^{\frac{1}{\alpha\theta}} = \left(\frac{x}{\beta}\right)$$

$$x = \beta \left[\frac{\alpha (F(x))^{\alpha}}{1 - (F(x))^{\alpha}} \right]^{\frac{1}{\alpha\theta}}$$

R تمثل عدد التكرارات (Replication) لكل تجربة وهذه المعادلة المذكور افأ هي المعكوس الذي تم من خلاله التوليد العشوائي والذي بالامكان ان نشير له كما يأتي:

$$R^{-1} = X(F) = \beta \left[\frac{\alpha (F(x))^\alpha}{1 - (F(x))^\alpha} \right]^{\frac{1}{\alpha \theta}} \quad \dots (3.87)$$

إذ افترضنا في برنامج ماتلاب (MATLAB R2012a) ان المعكوس يكون لمتغير عشوائي . لتجربة تم تكرارها (1000) وكانت الحالات (**Cases**) العشر التي اعتمدناها عشوائيا وتم استعمالها في التعويض النهائي في برنامج المحاكاة لكي تولد النتائج النهائية كجداول وان كل حالة (**Case**) واحدة يتم تعويضها في البرنامج في قيم المعلمات تولد لنا جدولين ، الجدول الاول يوضح نتائج تقدير معلمات التوزيع الثلاثة للطرائق الخمس مع (Mean Squared Error) عند حجوم العينات (25, 50, 75, 100, 150) . و الجدول الثاني يبين نتائج المقارنة بين الطرق في تقدير نموذج التوزيع العام باستعمال معيار متوسط مربعات الخطأ (Mean Squared Error) بافتراض قيم اولية لمعامل توزيع كابا لعشر حالات (**Cases**) الآتية:

جدول (3-1)

يبين القيم الافتراضية لمعلمات التوزيعات الموظفة في التقدير والتي تمثل عشرة مجموعات مختلفة وكما يأتي:

Cases	α	β	θ
1	2	2	3
2	2	1	2
3	3	2	4
4	2	3	1.5
5	1.5	3	1.5
6	2.5	3	1.5
7	3	4	2
8	4	4	2
9	2	3	2
10	3	4	3

تمت مقارنة النتائج باستعمال المقاييسين الآتيين:

• متوسط مربعات الخطاء (Mean Squared Error)

$$MSE(\hat{\alpha}) = \frac{1}{R} \sum_{i=1}^r (\hat{\alpha}_i - \alpha)^2 \quad \dots (3.88)$$

R تمثل عدد التكرارات (Replication) لكل تجربة والتي تساوي 1000 مرة ، وتم الحصول على نتائج المحاكاة باستعمال برنامج (MATLAB R2012a).

مقدار $\hat{\alpha}_i$ مقدر ل α حسب المعيار المستخدم في التقدير (MSE) والذي يحسب لكل (α) من زمن التوليد.

2.3 تحليل نتائج تجربة المحاكاة (Analysis of Simulation Result)

تمت مقارنة طرائق التقدير الخمس والخاصة بمعظمات النمذجة وكما يأتي:

(MLE) Method of Maximum Likelihood

- طريقة الامكان الاعظم

(LM) Method of Linear moments

- طريقة العزوم الخطية

(LBM) Method of Length biased moments

- طريقة العزوم في حالة التحيز

(Per) Method of Percentiles Estimator

- طريقة المقدرات التجزئية

(LQM) Method of Linear Quantile moments

- وطريقة العزوم الكمية الخطية

تم عرض وتحليل نتائج تجربة المحاكاة وفق الجداول الآتية :

جدول (3-2)

يبين متوسط مربعات الخطأ MSE لتقديرات المعالم للطرائق الخمس عند حجم العينات

($\alpha = 2, \beta = 2, \theta = 3$) لمجموعة القيم الاولية (150,100,75,50,25)

		MSE					Best	
sample size	parameters	Methods						
		MLE	LBM	L-moment	Percentile	LQ-moment		
25	α	131.1876	0.138667	0.096602	1.173586	0.003524	LQM	
	β	0.629598	0.247489	0.002372	0.413437	0.00285	LM	
	θ	0.604097	3.25E-01	0.020883	0.327088	0.002804	LQM	
50	α	5.451068	0.134824	0.044021	1.094722	0.003219	LQM	
	β	0.319183	0.221684	0.001841	0.201421	0.002174	LM	
	θ	0.10718	3.20E-01	0.021384	0.168168	0.004028	LQM	
75	α	1.869192	0.114908	0.08093	1.129093	0.003555	LQM	
	β	0.175384	0.174704	0.014819	0.173311	0.003039	LQM	
	θ	0.161599	2.77E-01	0.015347	0.240888	0.003784	LQM	
100	α	0.611865	0.107336	0.009519	0.748674	0.002694	LQM	
	β	0.105454	0.158839	0.002324	0.194504	0.003086	LM	
	θ	0.088564	2.60E-01	0.020966	0.161649	0.003161	LQM	

150	α	0.343926	0.109498	0.280298	0.523135	0.002906	LQM
	β	0.051347	0.157757	0.002351	0.113665	0.003207	LM
	θ	0.047399	2.66E-01	0.033255	0.125252	0.003255	LQM

(3-3) جدول

يبين نتائج المقارنة بين الطرائق في تقدير النموذج كاملاً باستعمال معيار Mean Squared Error عند حجم العينات (150, 100, 75, 50, 25) ولمجموعة القيم الأولية ($\alpha = 2, \beta = 2, \theta = 3$)

sample size		Performance					Best
		MLE	LBM	L-moment	percentile	LQ-moment	
25	MSE	0.002673	0.007302	0.000243	0.003985	4.76E-05	LQM
50	MSE	0.001219	0.007139	0.000229	0.001459	6.37E-05	LQM
75	MSE	0.000888	0.005698	0.000244	0.001143	6.38E-05	LQM
100	MSE	0.000635	0.005109	0.000205	0.000973	5.36E-05	LQM
150	MSE	0.000274	0.00517	0.000394	0.000544	5.45E-05	LQM

عند (Case) رقم (1)

تبين من الجدول (3-2) ان مجموعة القيم الأولية التي كانت ($\alpha = 2, \beta = 2, \theta = 3$) هي افضل مقدر للمعلمات الثلاث من خلال مقياس متوسط مربع الخطأ (MSE) لأحجام مختلفة من العينات وعند استخدام طرق مختلفة وكما يلي:

• عند حجم (n=25)

تبين ان طريقة (LQM) هي الافضل عند المعلمتين (α, θ) عند مقياس متوسط مربع الخطأ (LM) هي $MSE(\theta) = 0.002804$, $MSE(\alpha) = 0.003524$, في حين كانت طريقة (MSE) هي افضل من بقية الطرائق عند المعلمة (β) عند مقياس متوسط مربع الخطأ $MSE(\beta) = 0.002372$.

• عند حجم (n=50)

تبين ان طريقة (LQM) هي الافضل عند المعلمتين (α, θ) عند مقياس متوسط مربع الخطأ (LM) هي $MSE(\theta) = 0.004028$, $MSE(\alpha) = 0.003219$, في حين كانت طريقة (MSE) هي افضل من بقية الطرائق عند المعلمة (β) عند مقياس متوسط مربع الخطأ $MSE(\beta) = 0.001841$.

• عند حجم (n= 75)

تبين ان طريقة (LQM) للمعلم الثلاثة كانت هي الافضل عند مقياس متوسط مربع الخطأ . $MSE(\hat{\theta})=0.003784$, $MSE(\hat{\beta})=0.003039$, $MSE(\hat{\alpha})=0.003555$

• عند حجم (n=100)

تبين ان طريقة (LQM) هي الافضل عند المعلمتين (α, θ) عند مقياس متوسط مربع الخطأ هي 44 , $MSE(\hat{\theta}) = 0.003161$, $MSE(\hat{\alpha}) = 0.002694$, في حين كانت طريقة (LM) افضل من بقية الطرق عند المعلمة (β) عند مقياس متوسط مربع الخطأ . $MSE(\hat{\beta})=0.002324$

• عند حجم (n=150)

تبين ان طريقة (LQM) هي الافضل عند المعلمتين (α, θ) عند مقياس متوسط مربع الخطأ (LM) هي 46 , $MSE(\hat{\theta}) = 0.003255$, $MSE(\hat{\alpha}) = 0.002906$, في حين كانت طريقة افضل من بقية الطرق عند المعلمة (β) عند مقياس متوسط مربع الخطأ . $MSE(\hat{\beta})=0.002351$

• تبين من الجدول (3-3) ان افضل طريقة لتقدير النموذج العام للتوزيع هي طريقة (LQM) عند معيار متوسط مربعات الخطأ (MSE) والذي كانت قيمته (MSE=4.76E-05) إذ كانت قيم المعلم الثلاثة عند استعمال معيار (MSE) وطريقة ($\hat{\theta}=1.542476$), ($\hat{\beta}=3.045866$), ($\hat{\alpha}=2.552177$) هي (LQM) عند حجم عينة 25.

(3-4) جدول

يبين متوسط مربعات الخطأ MSE لتقديرات المعلم للطرائق الخمس عند حجوم العينات ($\alpha = 2$, $\beta = 1$, $\theta = 2$) ولمجموعة القيم الاولية (150,100,75,50,25)

sample size	parameters	MSE						Best
		MLE	LBM	L-moment	Percentile	LQ-moment		
25	α	41.54011	0.07909	0.308255	1.883683	0.003394	LQM	
	β	0.624748	0.342128	0.101124	0.565645	0.003483	LQM	
	θ	5.402884	1.30E-01	1.44711	0.812248	0.003475	LQM	
50	α	6.897503	0.076771	0.934693	1.722231	0.00259	LQM	
	β	0.255177	0.31994	0.504599	0.313077	0.003741	LQM	
	θ	0.169116	1.27E-01	3.960266	0.7334	0.003525	LQM	

75	α	5.616376	0.062246	0.155954	0.920373	0.003115	LQM
	β	0.132283	0.254303	0.270012	0.139412	0.001938	LQM
	θ	0.147285	1.03E-01	0.694803	0.26318	0.0035	LQM
100	α	1.976521	0.073334	0.137965	0.865609	0.003933	LQM
	β	0.070025	0.301471	0.639397	0.127717	0.003279	LQM
	θ	0.067796	1.22E-01	2.637478	0.104283	0.003222	LQM
150	α	1.217153	0.06585	0.091944	0.737648	0.003659	LQM
	β	0.077855	0.26399	0.106432	0.144188	0.003927	LQM
	θ	0.056595	1.10E-01	0.763559	0.095544	0.00288	LQM

جدول (3-5)

يبين نتائج المقارنة بين الطرائق في تقدير النموذج كاملا باستعمال معيار Mean Squared Error عند حجم العينات (25,50,75,100,150) ولمجموعة القيم الأولية ($\alpha = 2, \beta = 1, \theta = 2$)

sample size		Performance					Best	
		Methods						
		MLE	LBM	L-moment	percentile	LQ-moment		
25	MSE	0.003408	0.005195	0.004319	0.003731	3.65E-05	LQM	
50	MSE	0.001211	0.004681	0.005205	0.001589	3.90E-05	LQM	
75	MSE	0.000843	0.003608	0.001882	0.001005	3.15E-05	LQM	
100	MSE	0.000423	0.00425	0.005254	0.000669	3.70E-05	LQM	
150	MSE	0.000392	0.003645	0.001548	0.000527	3.70E-05	LQM	

عند Case (2) رقم (2)

تبين من الجدول (3-4) ان مجموعة القيم الأولية التي كانت ($\alpha = 2, \beta = 1, \theta = 2$) وذلك لإيجاد افضل مقدر للمعلمات الثلاثة عن طريق مقياس متوسط مربع الخطأ (MSE) لأحجام مختلفة من العينات وعند استعمال طرائق مختلفة وكما يأتي:

- عند حجم (n=25)

تبين ان طريقة (LQM) للمعلمات الثلاثة كانت هي الافضل عند مقياس متوسط مربع الخطأ . $MSE(\hat{\theta}) = 0.003475$ ، $MSE(\hat{\beta}) = 0.003483$ ، $MSE(\hat{\alpha}) = 0.003394$

• عند حجم (n= 50)

تبين ان طريقة (LQM) للمعلم الثلاثة كانت هي الافضل عند مقياس متوسط مربع الخطأ . $MSE(\hat{\theta})=0.003525, MSE(\hat{\beta}) = 0.003741, MSE(\hat{\alpha}) = 0.00259$

• عند حجم (n= 75)

تبين ان طريقة (LQM) للمعلم الثلاثة كانت هي الافضل عند مقياس متوسط مربع الخطأ . $MSE(\hat{\theta})=0.0035, MSE(\hat{\beta}) = 0.001938, MSE(\hat{\alpha}) = 0.003115$

• عند حجم (n= 100)

تبين ان طريقة (LQM) للمعلم الثلاثة كانت هي الافضل عند مقياس متوسط مربع الخطأ . $MSE(\hat{\theta})=0.003222, MSE(\hat{\beta}) = 0.003279, MSE(\hat{\alpha}) = 0.003933$

• عند حجم (n= 150)

تبين ان طريقة (LQM) للمعلم الثلاثة كانت هي الافضل عند مقياس متوسط مربع الخطأ . $MSE(\hat{\theta})=0.00288, MSE(\hat{\beta}) = 0.003927, MSE(\hat{\alpha}) = 0.003659$

• تبين من الجدول (3-5) ان افضل طريقة لتقدير النموذج العام للتوزيع هي طريقة (LQM) عند معيار متوسط مربعات الخطأ (MSE) والذي كانت قيمته (MSE=3.15E-05) حيث كانت قيم المعلم الثلاثة عند استعمال معيار (MSE) وطريقة (LQM) هي . $(\hat{\theta}=2.05011, \hat{\beta}=4.036641, \hat{\alpha}=3.047708)$ عند حجم عينة 75.

(3-6) جدول

يبين متوسط مربعات الخطأ MSE لتقديرات المعلم للطرائق الخمس عند حجوم العينات ($\alpha = 3, \beta = 2, \theta = 4$) ولمجموعة القيم الاولية (150,100,75,50,25)

sample size	parameters	MSE					Best
		MLE	LBM	L-moment	Percentile	LQ-moment	
25	α	139.9068	0.029354	0.680274	0.784861	0.003205	LQM
	β	0.285037	0.43152	0.186617	0.21144	0.002877	LQM
	θ	1.524421	6.12E-02	3.672054	0.473597	0.003553	LQM
50	α	29.50039	0.021517	0.31197	0.619317	0.004106	LQM
	β	0.185655	0.309893	0.102168	0.146515	0.002595	LQM
	θ	0.388713	4.51E-02	0.806143	0.176552	0.002814	LQM

75	α	3.605325	0.021964	0.095273	1.379031	0.003141	LQM
	β	0.094765	0.316457	0.307945	0.120609	0.003466	LQM
	θ	0.133679	4.60E-02	2.331764	0.185233	0.003598	LQM
100	α	1.075069	0.020827	0.496341	0.500345	0.003037	LQM
	β	0.065739	0.299115	0.501421	0.099865	0.003866	LQM
	θ	0.067161	4.37E-02	2.771658	0.089954	0.002672	LQM
150	α	1.091186	0.019492	0.031207	0.259363	0.003476	LQM
	β	0.042978	0.278681	0.659678	0.060413	0.003751	LQM
	θ	0.049644	4.10E-02	1.402527	0.058786	0.003019	LQM

جدول (3-7)

يبين نتائج المقارنة بين الطرائق في تقدير النموذج كاملا باستعمال معيار (Mean Squared Error) عند حجم العينات (150,100,75,50,25) وللمجموعة القيم الأولية ($\alpha = 3, \beta = 2, \theta = 4$)

sample size		Performance					Best	
		Methods						
		MLE	LBM	L-moment	percentile	LQ-moment		
25	MSE	0.003074	0.007342	0.007417	0.003867	4.66E-05	LQM	
50	MSE	0.00162	0.005096	0.003013	0.002078	3.68E-05	LQM	
75	MSE	0.001035	0.005225	0.007696	0.001282	4.86E-05	LQM	
100	MSE	0.000607	0.004714	0.007471	0.000966	4.43E-05	LQM	
150	MSE	0.000405	0.004324	0.005602	0.000627	4.70E-05	LQM	

عند (Case) رقم (3)

تبين من الجدول (3-6) ان مجموعة القيم الأولية التي كانت ($\alpha = 3, \beta = 2, \theta = 4$) ، وذلك لإيجاد أفضل مقدر للمعلمات الثلاثة عن طريق مقياس متوسط مربع الخطأ (MSE) لأحجام مختلفة من العينات وعند استعمال طرائق مختلفة وكما يأتي:

• عند حجم ($n = 25$)

تبين ان طريقة (LQM) للمعلمات الثلاث كانت هي الأفضل عند مقياس متوسط مربع الخطأ . $MSE(\hat{\theta}) = 0.003553, MSE(\hat{\beta}) = 0.002877, MSE(\hat{\alpha}) = 0.003205$

• عند حجم ($n = 50$)

تبين ان طريقة (LQM) للمعلم الثلاثة كانت هي الافضل عند مقياس متوسط مربع الخطأ . $MSE(\hat{\theta})=0.002814$ ، $MSE(\hat{\beta})=0.002595$ ، $MSE(\hat{\alpha})=0.004106$

• عند حجم ($n = 75$)

تبين ان طريقة (LQM) للمعلم الثلاثة كانت هي الافضل عند مقياس متوسط مربع الخطأ . $MSE(\hat{\theta})=0.003598$ ، $MSE(\hat{\beta})=0.003466$ ، $MSE(\hat{\alpha})=0.003141$

• عند حجم ($n = 100$)

تبين ان طريقة (LQM) للمعلم الثلاثة كانت هي الافضل عند مقياس متوسط مربع الخطأ . $MSE(\hat{\theta})=0.002672$ ، $MSE(\hat{\beta})=0.003866$ ، $MSE(\hat{\alpha})=0.003037$

• عند حجم ($n = 150$)

تبين ان طريقة (LQM) للمعلم الثلاثة كانت هي الافضل عند مقياس متوسط مربع الخطأ . $MSE(\hat{\theta})=0.003019$ ، $MSE(\hat{\beta})=0.003751$ ، $MSE(\hat{\alpha})=0.003476$

• تبين من الجدول (3-7) ان افضل طريقة لتقدير النموذج العام للتوزيع هي طريقة (LQM) عند معيار متوسط مربعات الخطأ (MSE) والذي كانت قيمته ($MSE=3.68E-05$) إذ كانت قيم المعلم الثلاثة عند استعمال معيار (MSE) وطريقة (LQM) هي $(\hat{\alpha}=4.057929, \hat{\beta}=4.043308, \hat{\theta}=2.045325)$ عند حجم عينة 50.

(3-8) جدول

يبين متوسط مربعات الخطأ MSE لتقديرات المعلم للطرائق الخمس عند حجوم ($\alpha = 2, \beta = 3, \theta = 1.5$) ولمجموعة القيم الاولية (150,100,75,50,25)

		MSE						Best	
sample size	parameters	Methods							
		MLE	LBM	L-moment	percentile	LQ-moment			
25	α	45.60328	0.130065	0.347936	1.258167	0.002889	LQM		
	β	0.529225	0.150905	0.002326	0.400792	0.002685	LM		
	θ	22.55211	1.23E-01	0.048985	1.449989	0.003523	LQM		
50	α	0.91942	0.142833	0.044093	0.739567	0.003027	LQM		
	β	0.162607	0.160058	0.003353	0.23522	0.003694	LM		

	θ	3.830858	1.35E-01	0.020998	0.461794	0.002566	LQM
75	α	0.516529	0.134378	0.014477	1.1757	0.002775	LQM
	β	0.097735	0.144692	0.103348	0.223807	0.003441	LQM
	θ	0.56267	1.28E-01	0.296368	0.488115	0.003318	LQM
100	α	0.470407	0.147691	0.009018	1.07414	0.003024	LQM
	β	0.044784	0.160341	0.040436	0.140272	0.00429	LQM
	θ	0.073974	1.40E-01	0.017599	0.169881	0.003562	LQM
150	α	0.434064	0.145639	0.010343	0.837443	0.003942	LQM
	β	0.035374	0.15569	0.006334	0.094022	0.002752	LQM
	θ	0.1131	1.38E-01	0.041077	0.212699	0.003329	LQM

(3-9) جدول

يبين نتائج المقارنة بين الطرائق في تقدير النموذج كاملاً باستعمال معيار مجموع مربع الخطأ (Mean Squared Error) عند حجم (150,100,75,50,25) ولمجموعات القيم الأولية ($\alpha = 2, \beta = 3, \theta = 1.5$)

Performance							Best	
sample size		Methods						
		MLE	LBM	L-moment	percentile	LQ-moment		
25	MSE	0.004077	0.005393	0.000545	0.005612	5.44E-05	LQM	
50	MSE	0.001817	0.005206	0.000228	0.002083	5.90E-05	LQM	
75	MSE	0.001055	0.004916	0.001278	0.00176	5.82E-05	LQM	
100	MSE	0.000507	0.005334	0.000339	0.000931	7.02E-05	LQM	
150	MSE	0.000387	0.005023	0.000293	0.000791	6.20E-05	LQM	

عند (4) رقم (Case)

تبين من الجدول (3-8) ان مجموعة القيم الأولية التي كانت ($\alpha = 2, \beta = 3, \theta = 1.5$) وذلك لإيجاد افضل مقدر للمعلمات الثلاث عن طريق مقياس متوسط مربع الخطأ (MSE) لأحجام مختلفة من العينات وعند استعمال طرائق مختلفة وكما يأتي:

• عند حجم (n=25)

تبين ان طريقة (LQM) هي الافضل عند المعلمتين (α, θ) عند مقياس متوسط مربع الخطأ هي $MSE(\hat{\theta}) = 0.002889$, $MSE(\hat{\alpha}) = 0.003523$, في حين كانت طريقة (LM) افضل من بقية الطرائق عند المعلمة (β) عند مقياس متوسط مربع الخطأ $MSE(\hat{\beta}) = 0.002326$.

• عند حجم ($n=50$)

تبين ان طريقة (LQM) هي الافضل عند المعلمتين (α, θ) عند مقياس متوسط مربع الخطأ (LM) $MSE(\hat{\theta}) = 0.002566$, $MSE(\hat{\alpha}) = 0.003027$, في حين كانت طريقة (LQ) افضل من بقية الطرائق عند المعلمة (β) عند مقياس متوسط مربع الخطأ $MSE(\hat{\beta}) = 0.003353$.

• عند حجم ($n=75$)

تبين ان طريقة (LQM) للمعلم الثلاثة كانت هي الافضل عند مقياس متوسط مربع الخطأ $MSE(\hat{\theta}) = 0.003318$, $MSE(\hat{\beta}) = 0.003441$, $MSE(\hat{\alpha}) = 0.002775$.

• عند حجم ($n=100$)

تبين ان طريقة (LQM) للمعلم الثلاثة كانت هي الافضل عند مقياس متوسط مربع الخطأ $MSE(\hat{\theta}) = 0.003562$, $MSE(\hat{\beta}) = 0.00429$, $MSE(\hat{\alpha}) = 0.003024$.

• عند حجم ($n=150$)

تبين ان طريقة (LQM) للمعلم الثلاثة كانت هي الافضل عند مقياس متوسط مربع الخطأ $MSE(\hat{\theta}) = 0.003329$, $MSE(\hat{\beta}) = 0.002752$, $MSE(\hat{\alpha}) = 0.003942$.

• تبين من الجدول (9-3) ان افضل طريقة لتقدير النموذج العام للتوزيع هي طريقة (LQM) عند معيار متوسط مربعات الخطأ (MSE) والذي كانت قيمته ($MSE=5.44E-05$) إذ كانت قيم المعلم الثلاثة عند استعمال معيار (MSE) وطريقة (LQM) هي ($\hat{\alpha} = 2.045667$, $\hat{\theta} = 2.051323$, $\hat{\beta} = 3.042582$) عند حجم عينة 25.

جدول (3-10)

يبين متوسط مربعات الخطأ MSE لتقديرات المعلم للطرائق الخمس عند حجوم ($\alpha = 1.5$, $\beta = 3$, $\theta = 1.5$) ولمجموعة القيم الاولية (150,100,75,50,25)

sample size	parameters	Methods					Best
		MLE	LBM	L-moment	percentile	LQ-moment	
25	α	275.3046	0.0123	0.295793	1.54397	0.003308	LQM
	β	0.307922	0.164752	0.1BM85	0.15886	0.003395	LQM
	θ	15.3493	5.08E-03	1.150552	1.791158	0.003352	LQM
50	α	6.790028	0.011972	0.209725	1.057522	0.003715	LQM
	β	0.108463	0.159924	0.655589	0.117057	0.003938	LQM

	θ	3.565988	4.95E-03	6.124925	0.752153	0.003783	LQM
75	α	3.704148	0.011971	0.045433	1.082606	0.002482	LQM
	β	0.079662	0.159792	0.691974	0.096036	0.004031	LQM
	θ	0.267009	4.95E-03	2.062702	0.370878	0.004145	LQM
100	α	1.189722	0.009695	0.102527	1.321711	0.003116	LQM
	β	0.036909	0.129085	1.037627	0.087763	0.003608	LQM
	θ	0.330826	4.01E-03	9.647275	0.376895	0.004652	LBM
150	α	0.885572	0.009623	0.082478	0.686245	0.003342	LQM
	β	0.025826	0.127995	0.470289	0.047062	0.004528	LQM
	θ	0.227254	3.98E-03	9.28097	0.253808	0.00466	LBM

(3-11) جدول

يبين نتائج المقارنة بين الطرائق في تقدير النموذج كاملاً باستعمال معيار مجموع مربعات الخطأ (Mean Squared Error) عند حجم (150,100,75,50,25) وللمجموعة الأولى ($\alpha = 1.5, \beta = 3, \theta = 1.5$)

Performance							Best	
sample size		Methods						
		MLE	LBM	L-moment	percentile	LQ-moment		
25	MSE	0.007512	0.005473	0.005645	0.00729	8.93E-05	LQM	
50	MSE	0.002489	0.005177	0.019243	0.003052	1.06E-04	LQM	
75	MSE	0.001782	0.005059	0.011932	0.002022	1.07E-04	LQM	
100	MSE	0.000886	0.004045	0.024176	0.001866	9.99E-05	LQM	
150	MSE	0.000809	0.003864	0.025501	0.001205	1.16E-04	LQM	

عند (5) رقم (Case)

تبين من الجدول (10-3) أن مجموعة القيم الأولية التي كانت ($\alpha = 1.5, \beta = 3, \theta = 1.5$) وذلك لإيجاد أفضل مقدار للمعلمات الثلاثة عن طريق مقياس متوسط مربع الخطأ (MSE) لأحجام مختلفة من العينات وعند استعمال طرق مختلفة وكما يأتي:

• عند حجم ($n=25$)

تبين ان طريقة (LQM) للمعلمات الثلاثة كانت هي الأفضل عند مقياس متوسط مربع الخطأ . $MSE(\theta) = 0.003352, MSE(\beta) = 0.003395, MSE(\alpha) = 0.003308$

• عند حجم ($n=50$)

تبين ان طريقة (LQM) للمعلم الثلاثة كانت هي الافضل عند مقياس متوسط مربع الخطأ . $MSE(\hat{\theta})=0.003783$, $MSE(\hat{\beta}) = 0.003938$, $MSE(\hat{\alpha}) = 0.003715$

• عند حجم ($n=75$)

تبين ان طريقة (LQM) للمعلم الثلاثة كانت هي الافضل عند مقياس متوسط مربع الخطأ . $MSE(\hat{\theta})=0.004145$, $MSE(\hat{\beta}) = 0.004031$, $MSE(\hat{\alpha}) = 0.002482$

• عند حجم ($n=100$)

تبين ان طريقة (LQM) هي الافضل عند المعلمتين (α, β) عند مقياس متوسط مربع الخطأ هي 16 , $MSE(\hat{\beta}) = 0.003608$, $MSE(\hat{\alpha}) = 0.003116$, في حين كانت طريقة (LBM) افضل من بقية الطرائق عند المعلمة (θ) عند مقياس متوسط مربع الخطأ . $MSE(\hat{\theta})=4.01E-03$

• عند حجم ($n=150$)

تبين ان طريقة (LQM) هي الافضل عند المعلمتين (α, β) عند مقياس متوسط مربع الخطأ هي 2 , $MSE(\hat{\beta}) = 0.004528$, $MSE(\hat{\alpha}) = 0.003342$, في حين كانت طريقة (LBM) افضل من بقية الطرائق عند المعلمة (θ) عند مقياس متوسط مربع الخطأ . $MSE(\hat{\theta})=3.98E-03$

• تبين من الجدول (3-11) ان افضل طريقة لتقدير النموذج العام للتوزيع هي طريقة (LQM) عند معيار متوسط مربعات الخطأ (MSE) والذي كانت قيمته (MSE=1.06E-04) إذ كانت قيم المعلم الثلاثة عند استعمال معيار (MSE) وطريقة (LQM) هي ($\hat{\alpha} = 3.052448$, $\hat{\beta} = 3.054721$, $\hat{\theta} = 4.056935$) عند حجم عينة 50.

جدول (3-12)

يبين متوسط مربعات الخطأ MSE لتقديرات المعلم للطرائق الخمس عند حجوم العينات ($\alpha = 2.5$, $\beta = 3$, $\theta = 1.5$) ولمجموعة القيم الاولية (150,100,75,50,25)

sample size	parameters	MSE					Best
		MLE	LBM	L-moment	percentile	LQ-moment	
25	α	16.07963	0.010489	0.529757	0.649579	0.003465	LQM
	β	0.067802	0.07661	0.041868	0.05227	0.003625	LQM
	θ	8.710984	0.003567	1.599895	0.97201	0.003428	LQM
50	α	1.174903	0.009088	0.106067	0.584964	0.003162	LQM

	β	0.030041	0.065962	0.056808	0.033382	0.003216	LQM
	θ	2.77095	0.003091	0.653423	0.586367	0.003362	LBM
75	α	1.300522	0.008545	0.077365	0.550655	0.002995	LQM
	β	0.0204	0.061735	0.170882	0.024701	0.003067	LQM
	θ	1.066103	0.002906	2.651926	0.47512	0.003036	LBM
100	α	0.59765	0.008181	0.066155	0.425816	0.003422	LQM
	β	0.013177	0.059005	0.148125	0.017727	0.003069	LQM
	θ	0.648082	0.002782	2.370312	0.277088	0.003487	LBM
150	α	0.330844	0.008635	0.044288	0.288908	0.002995	LQM
	β	0.008656	0.06228	0.231963	0.012021	0.003321	LQM
	θ	0.289323	0.002937	2.337619	0.277171	0.003186	LBM

(3-13) جدول

يبين نتائج المقارنة بين الطرائق في تقدير النموذج العام باستعمال معيار Mean Squared Error عند حجوم العينات (150,100,75,50,25) ولمجموعة القيم الأولية عند ($\alpha = 2.5, \beta = 3, \theta = 1.5$)

Performance						Best	
sample size		Methods					
		MLE	LBM	L-moment	percentile	LQ-moment	
25	MSE	0.016648	0.019475	0.016266	0.013392	0.000607	LQM
50	MSE	0.008235	0.016043	0.010077	0.010012	0.000553	LQM
75	MSE	0.00376	0.014336	0.031101	0.005545	0.000533	LQM
100	MSE	0.002569	0.013724	0.02349	0.00353	0.000542	LQM
150	MSE	0.001748	0.014288	0.034126	0.002558	0.000574	LQM

عند Case (6) رقم

تبين من الجدول (12-3) ان مجموعة القيم الأولية التي كانت ($\alpha = 2.5, \beta = 3, \theta = 1.5$) وذلك لإيجاد افضل مقدر للمعلم الثالث عن طريق مقياس متوسط مربع الخطأ (MSE) ولأحجام مختلفة من العينات وعند استعمال طرائق مختلفة وكما يأتي:

- عند حجم ($n=25$)

تبين ان طريقة (LQM) للمعلم الثالث كانت هي الافضل عند مقياس متوسط مربع الخطأ . $MSE(\hat{\theta}) = 0.003428$ ، $MSE(\hat{\beta}) = 0.003625$ ، $MSE(\hat{\alpha}) = 0.003465$

• عند حجم (n=50)

تبين ان طريقة (LQM) هي الافضل عند المعلمتين (α, β) عند مقياس متوسط مربع الخطأ هي $MSE(\hat{\beta}) = 0.003216$ ، $MSE(\hat{\alpha}) = 0.003162$ ، في حين كانت طريقة (LBM) افضل من بقية الطرائق عند المعلمة (θ) عند مقياس متوسط مربع الخطأ $MSE(\hat{\theta})=0.003091$.

• عند حجم (n=75)

تبين ان طريقة (LQM) هي الافضل عند المعلمتين (α, β) عند مقياس متوسط مربع الخطأ هي $MSE(\hat{\beta}) = 0.003067$ ، $MSE(\hat{\alpha}) = 0.002995$ ، في حين كانت طريقة (LBM) افضل من بقية الطرائق عند المعلمة (θ) عند مقياس متوسط مربع الخطأ $MSE(\hat{\theta})=0.002906$.

• عند حجم (n=100)

تبين ان طريقة (LQM) هي الافضل عند المعلمتين (α, β) عند مقياس متوسط مربع الخطأ هي $MSE(\hat{\beta}) = 0.003422$ ، $MSE(\hat{\alpha}) = 0.003069$ ، في حين كانت طريقة (LBM) افضل من بقية الطرائق عند المعلمة (θ) عند مقياس متوسط مربع الخطأ $MSE(\hat{\theta})=0.002782$.

• عند حجم (n=150)

تبين ان طريقة (LQM) هي الافضل عند المعلمتين (α, β) عند مقياس متوسط مربع الخطأ هي $MSE(\hat{\beta}) = 0.003321$ ، $MSE(\hat{\alpha}) = 0.002995$ ، في حين كانت طريقة (LBM) افضل من بقية الطرق عند المعلمة (θ) عند مقياس متوسط مربع الخطأ $MSE(\hat{\theta})=0.002937$.

• تبين من الجدول (3-13) ان افضل طريقة لتقدير النموذج العام للتوزيع هي طريقة (LQM) عند معيار متوسط مربعات الخطأ (MSE) والذي كانت قيمته ($MSE=0.000533$)
إذ كانت قيم المعالم الثلاثة عند استعمال معيار (MSE) وطريقة (LQM) هي
 $(\hat{\theta}=3.047795), (\hat{\beta}=2.048636), (\hat{\alpha}=2.047453)$ عند حجم عينة 75.

جدول (3-14)

يبين متوسط مربعات الخطأ MSE لنطاقات المعلم للطرائق الخمس عند حجم العينات ($\alpha = 3, \beta = 4, \theta = 2$) ولمجموعة القيم الأولية ($n=25,50,75,100,150$)

sample size	Parameters	MSE					Best
		MLE	LBM	L-moment	percentile	LQ-moment	
25	α	193.965	0.011226	0.093966	0.730156	0.002686	LQM
	β	666.9114	0.066585	0.006697	0.040541	0.00411	LQM
	θ	6.177006	0.011079	0.180331	0.373985	0.003366	LQM
50	α	1.091158	0.00914	0.045592	0.368121	0.003212	LQM
	β	0.009924	0.0528	0.025409	0.012316	0.002882	LQM
	θ	2.310687	0.009026	0.644582	0.351137	0.002868	LQM
75	α	1.017944	0.009681	0.07435	0.233283	0.002346	LQM
	β	0.010538	0.055873	0.002661	0.007211	0.003374	LM
	θ	0.23127	0.00956	0.270417	0.214721	0.002816	LQM
100	α	0.490826	0.008329	0.063479	0.45209	0.003371	LQM
	β	0.010052	0.047549	0.009078	0.016335	0.003093	LQM
	θ	0.281923	0.008228	1.102906	0.153216	0.003117	LQM
150	α	0.417924	0.009647	0.014272	0.180055	0.003078	LQM
	β	0.004589	0.0LQM4	0.001772	0.005856	0.003375	LM
	θ	0.088676	0.009527	0.110767	0.072974	0.003468	LQM

جدول (3-15)

يبين نتائج المقارنة بين الطرائق في تقدير النموذج العام باستعمال معيار Mean Squared Error عند حجم العينات (150,100,75,50,25) ولمجموعة القيم الأولية عند ($\alpha = 3, \beta = 4, \theta = 2$)

sample size		Performance					Best
		Methods					
MSE	MLE	LBM	L-moment	percentile	LQ-moment		
25	0.053495	0.090891	0.0122	0.035589	0.002661	LQM	

50	MSE	0.010439	0.060419	0.033572	0.015785	0.001878	LQM
75	MSE	0.00692	0.065143	0.013681	0.008315	0.002177	LQM
100	MSE	0.006483	0.051939	0.038558	0.009536	0.00204	LQM
150	MSE	0.003554	0.063901	0.006625	0.005324	0.002257	LQM

عند (Case) رقم (7)

يتبيّن من الجدول (3-14) ان مجموعة القيم الأولية التي كانت ($\alpha = 3, \beta = 4, \theta = 2$) ، وذلك لإيجاد افضل مقدر للمعلم المعايير الثلاث عن طريق مقياس متوسط مربع الخطأ (MSE) لأحجام مختلفة من العينات وعند استعمال طرائق مختلفة وكما يأتي:

• عند حجم ($n=25$)

تبين ان طريقة (LQM) للمعلم المعايير كانت هي الافضل عند مقياس متوسط مربع الخطأ . $MSE(\hat{\theta})=0.003366, MSE(\hat{\beta})=0.00411, MSE(\hat{\alpha})=0.002686$

• عند حجم ($n=50$)

تبين ان طريقة (LQM) للمعلم المعايير كانت هي الافضل عند مقياس متوسط مربع الخطأ . $MSE(\hat{\theta})=0.002868, MSE(\hat{\beta})=0.002882, MSE(\hat{\alpha})=0.003212$

• عند حجم ($n=75$)

تبين ان طريقة (LQM) هي الافضل عند المعلمتين (α, θ) عند مقياس متوسط مربع الخطأ هي $MSE(\hat{\theta})=0.002816, MSE(\hat{\alpha})=0.002346$ ، في حين كانت طريقة (LM) افضل من بقية الطرائق عند المعلمة (β) عند مقياس متوسط مربع الخطأ . $MSE(\hat{\beta})=0.002661$

• عند حجم ($n=100$)

تبين ان طريقة (LQM) للمعلم المعايير كانت هي الافضل عند مقياس متوسط مربع الخطأ . $MSE(\hat{\theta})=0.003117, MSE(\hat{\beta})=0.003093, MSE(\hat{\alpha})=0.003371$

• عند حجم ($n=150$)

تبين ان طريقة (LQM) هي الافضل عند المعلمتين (α, θ) عند مقياس متوسط مربع الخطأ هي $MSE(\hat{\theta})=0.003078, MSE(\hat{\alpha})=0.003078$ ، في حين كانت طريقة (LM) افضل من بقية الطرائق عند المعلمة (β) عند مقياس متوسط مربع الخطأ . $MSE(\hat{\beta})=0.001772$

• تبيّن من الجدول (3-15) ان افضل طريقة لتقدير النموذج العام للتوزيع هي طريقة (LQM) عند معيار متوسط مربعات الخطأ (MSE) والذي كانت قيمته ($MSE=0.001878$)

حيث كانت قيم المعلم الثلاثة عند استعمال معيار (MSE) وطريقة (LQM) هي $(\hat{\theta} = 2.045907)$, $(\hat{\beta} = 1.047115)$, $(\hat{\alpha} = 2.051149)$ عند حجم عينة 50.

جدول (3-16)

يبين متوسط مربعات الخطأ MSE لتقديرات المعلم للطرائق الخمس عند حجوم العينات (α = 4, β = 4, θ = 2) ولمجموعة القيم الأولية (150, 100, 75, 50, 25)

		MSE						Best	
sample size	parameters	Methods							
		MLE	LBM	L-moment	percentile	LQ-moment			
25	α	36.12201	0.000136	0.298365	0.386602	0.002705	LBM		
	β	0.023556	0.01731	0.140574	0.021252	0.004256	LQM		
	θ	6.035389	1.36E-05	9.858567	1.119788	0.003647	LBM		
50	α	7.81774	0.000162	0.082978	0.225559	0.003629	LBM		
	β	0.01338	0.020586	0.072994	0.012246	0.003503	LQM		
	θ	0.723686	1.62E-05	3.374119	0.570556	0.00281	LBM		
75	α	4.155936	0.000138	0.15299	0.075725	0.002551	LBM		
	β	0.010216	0.017527	0.123351	0.004701	0.002612	LQM		
	θ	0.570227	1.38E-05	5.287474	0.364523	0.002286	LBM		
100	α	0.708077	0.000128	0.215702	0.327929	0.002745	LBM		
	β	0.003751	0.016221	0.026427	0.009812	0.003827	MLE		
	θ	0.387031	1.28E-05	3.507668	0.468131	0.003506	LBM		
150	α	0.428962	0.000134	0.090344	0.077014	0.003508	LBM		
	β	0.003511	0.017081	0.060948	0.003441	0.004728	Per		
	θ	0.422262	1.34E-05	6.489753	0.242599	0.003392	LBM		

جدول (3-17)

يبين نتائج المقارنة بين الطرائق في تقدير النموذج كاملاً باستعمال معيار Mean Squared Error عند حجم العينات (150, 100, 75, 50, 25) ولمجموعة القيم الأولية ($\alpha = 4, \beta = 4, \theta = 2$)

sample size		Performance					Best	
		Methods						
		MLE	LBM	L-moment	percentile	LQ-moment		
25	MSE	0.04294	0.021103	0.10894	0.035042	0.004194	LQM	
50	MSE	0.019507	0.0266	0.046824	0.01981	0.003417	LQM	
75	MSE	0.009527	0.021859	0.069951	0.010315	0.002523	LQM	
100	MSE	0.004666	0.020476	0.053208	0.013369	0.003742	LQM	
150	MSE	0.004555	0.021729	0.061745	0.007008	0.004645	MLE	

عند (Case) رقم (8)

يتبيّن من الجدول (3-16) أن مجموعة القيم الأولية التي كانت $\alpha = 4, \beta = 4, \theta = 2$ ، وذلك لإيجاد أفضل مقدار للمعلمات الثلاثة عن طريق مقياس متوسط مربع الخطأ (MSE) لأحجام مختلفة من العينات وعند استخدام طرق مختلفة وكما يأتي:

• عند حجم (n=25)

تبين ان طريقة (LBM) هي الافضل عند المعلمتين (α, θ) عند مقياس متوسط مربع الخطأ هي $MSE(\hat{\theta}) = 1.36E-05$ ، $MSE(\hat{\alpha}) = 0.000136$ ، في حين كانت طريقة (LQM) افضل من بقية الطرائق عند المعلمة (β) عند مقياس متوسط مربع الخطأ $MSE(\hat{\beta}) = 0.004256$.

• عند حجم (n=50)

تبين ان طريقة (LBM) هي الافضل عند المعلمتين (α, θ) عند مقياس متوسط مربع الخطأ هي $MSE(\hat{\theta}) = 1.62E-05$ ، $MSE(\hat{\alpha}) = 0.000162$ ، في حين كانت طريقة (LQM) افضل من بقية الطرائق عند المعلمة (β) عند مقياس متوسط مربع الخطأ $MSE(\hat{\beta}) = 0.003503$.

• عند حجم (n=75)

تبين ان طريقة (LBM) هي الافضل عند المعلمتين (α, θ) عند مقياس متوسط مربع الخطأ هي $MSE(\hat{\theta}) = 1.38E-05$ ، $MSE(\hat{\alpha}) = 0.000138$ ، في حين كانت طريقة

(LQM) افضل من بقية الطرائق عند المعلمات (β) عند مقياس متوسط مربع الخطأ . $MSE(\hat{\beta}) = 0.002612$

• عند حجم (n=100)

تبين ان طريقة (LBM) هي الافضل عند المعلمتين (α, θ) عند مقياس متوسط مربع الخطأ هي $MSE(\hat{\theta}) = 1.28E-05$ ، $MSE(\hat{\alpha}) = 0.000128$ ، في حين كانت طريقة (MLE) افضل من بقية الطرائق عند المعلمات (β) عند مقياس متوسط مربع الخطأ . $MSE(\hat{\beta}) = 0.003751$

• عند حجم (n=150)

تبين ان طريقة (LBM) هي الافضل عند المعلمتين (α, θ) عند مقياس متوسط مربع الخطأ هي $MSE(\hat{\theta}) = 1.34E-05$ ، $MSE(\hat{\alpha}) = 0.000134$ ، في حين كانت طريقة (Per) افضل من بقية الطرائق عند المعلمات (β) عند مقياس متوسط مربع الخطأ . $MSE(\hat{\beta}) = 0.003441$

• تبين من الجدول (3-17) ان افضل طريقة لتقدير النموذج العام للتوزيع هي طريقة (LQM) عند معيار متوسط مربعات الخطأ (MSE=LQM=0.002523) والذي كانت قيمته (MSE=0.002523) إذ كانت قيم المعالم الثلاثة عند استعمال معيار (MSE) وطريقة (LQM) هي ($\hat{\theta} = 4.040383$ ، $\hat{\beta} = 1.047115$ ، $\hat{\alpha} = 3.044967$) عند حجم عينة 75.

جدول (3- 18)

يبين متوسط مربعات الخطأ MSE لتقديرات المعالم للطرائق الخمس عند حجوم العينات (150,100,75,50,25) ولمجموعة القيم الاولية ($\alpha = 2, \beta = 3, \theta = 2$)

		MSE					
sample size	parameters	Methods					Best
		MLE	LBM	L-moment	percentile	LQ-moment	
25	α	92.4744	0.284819	0.888408	1.10496	0.003579	LQM
	β	0.561477	0.227815	0.006483	0.435558	0.002748	LQM
	θ	7.234484	4.47E-01	0.015002	0.449209	0.003864	LQM
50	α	0.949282	0.22342	0.303961	1.166802	0.002766	LQM
	β	0.270265	0.147278	0.016116	0.544035	0.002933	LQM
	θ	0.223321	3.58E-01	0.032419	0.469992	0.004074	LQM
75	α	1.335137	0.227341	0.008842	1.109794	0.003347	LQM

	β	0.237595	0.140645	0.002164	0.286458	0.003201	LM
	θ	0.189715	3.66E-01	0.027066	0.347041	0.003217	LQM
100	α	0.611206	0.1821	0.020902	0.67606	0.002834	LQM
	β	0.104418	0.095187	0.023458	0.182669	0.00307	LQM
	θ	0.105525	2.99E-01	0.081861	0.234182	0.003208	LQM
150	α	0.257962	0.184419	0.007862	0.404538	0.002648	LQM
	β	0.051815	0.094703	0.003173	0.122939	0.002699	LQM
	θ	0.085374	3.03E-01	0.066402	0.165903	0.002948	LQM

(3-19) جدول

يبين نتائج المقارنة بين الطرائق في تقدير النموذج كاملاً باستعمال معيار مجموع مربعات الخطأ (Mean Squared Error) عند حجم العينات (25, 50, 75, 100, 150) وللمجموعة الأولية ($\alpha = 2, \beta = 3, \theta = 2$)

Performance							Best	
sample size		Methods						
		MLE	LBM	L-moment	percentile	LQ-moment		
25	MSE	0.002767	0.008995	0.000458	0.003198	6.37E-05	LQM	
50	MSE	0.001136	0.006208	0.000413	0.001508	4.55E-05	LQM	
75	MSE	0.000905	0.006143	0.000232	0.001113	5.18E-05	LQM	
100	MSE	0.000395	0.004511	0.000625	0.000499	4.94E-05	LQM	
150	MSE	0.000273	0.004529	0.000401	0.000461	6.00E-05	LQM	

عند Case (9) رقم

يتبع من الجدول (3-18) أن مجموعة القيم الأولية التي كانت $\alpha = 2, \beta = 3, \theta = 2$ وذلك لإيجاد أفضل مقدار للمعلمات الثلاثة عن طريق مقياس متوسط مربع الخطأ (MSE) لأحجام مختلفة من العينات وعند استعمال طرائق مختلفة وكما يأتي:

- عند حجم (n=25)

تبين ان طريقة (LQM) للمعلمات الثلاثة كانت هي الأفضل عند مقياس متوسط مربع الخطأ . $MSE(\hat{\theta}) = 0.003864, MSE(\hat{\beta}) = 0.002748, MSE(\hat{\alpha}) = 0.003579$

- عند حجم (n=50)

تبين ان طريقة (LQM) للمعلمات الثلاثة كانت هي الأفضل عند مقياس متوسط مربع الخطأ . $MSE(\hat{\theta}) = 0.004074, MSE(\hat{\beta}) = 0.002933, MSE(\hat{\alpha}) = 0.002766$

• عند حجم ($n=75$)

تبين ان طريقة (LQM) هي الافضل عند المعلمتين (α, θ) عند مقياس متوسط مربع الخطأ هي $MSE(\hat{\theta}) = 0.003217$ ، $MSE(\hat{\alpha}) = 0.003347$ ، في حين كانت طريقة (LM) افضل من بقية الطرق عند المعلمة (β) عند مقياس متوسط مربع الخطأ $MSE(\hat{\beta}) = 0.002164$.

• عند حجم ($n=100$)

تبين ان طريقة (LQM) للمعلم الثلاثة كانت هي الافضل عند مقياس متوسط مربع الخطأ $MSE(\hat{\theta}) = 0.003208$ ، $MSE(\hat{\beta}) = 0.00307$ ، $MSE(\hat{\alpha}) = 0.002834$.

• عند حجم ($n=150$)

تبين ان طريقة (LQM) للمعلم الثلاثة كانت هي الافضل عند مقياس متوسط مربع الخطأ $MSE(\hat{\theta}) = 0.002948$ ، $MSE(\hat{\beta}) = 0.002699$ ، $MSE(\hat{\alpha}) = 0.002648$.

• تبين من الجدول (3-19) ان افضل طريقة لتقدير النموذج العام للتوزيع هي طريقة (LQM) عند معيار متوسط مربعات الخطأ (MSE) والذي كانت قيمته ($MSE=4.55E-05$) حيث كانت قيم المعلم الثلاثة عند استعمال معيار (MSE) وطريقة (LQM) هي ($\hat{\theta} = 1.545402$ ، $\hat{\beta} = 3.045742$ ، $\hat{\alpha} = 2.042558$) عند حجم عينة 50.

(3-20)

يبين متوسط مربعات الخطأ MSE لتقديرات المعلم للطرائق الخمس عند حجوم العينات ($\alpha = 3, \beta = 4, \theta = 3$) ولمجموعة القيم الاولية (150,100,75,50,25)

sample size	parameters	MSE					Best
		MLE	LBM	L-moment	Percentile	LQ-moment	
25	α	14.99546	0.396426	0.582975	0.814298	0.003418	LQM
	β	0.840019	0.091656	0.002117	0.615159	0.003136	LM
	θ	12.00398	4.02E-01	0.017459	0.790009	0.003823	LQM
50	α	0.59151	0.375095	0.067406	0.728203	0.003664	LQM
	β	0.352872	0.063766	0.003886	0.441033	0.003818	LQM
	θ	0.932176	3.83E-01	0.020554	0.456678	0.00336	LQM
75	α	0.341702	0.270293	0.057474	0.633043	0.002704	LQM
	β	0.41646	0.033537	0.003973	0.390821	0.00337	LQM

	θ	0.454455	2.78E-01	0.013498	0.299935	0.004163	LQM
100	α	0.409462	0.276977	0.021632	0.473288	0.003517	LQM
	β	0.127757	0.035111	0.003456	0.198918	0.002683	LQM
	θ	0.317276	2.84E-01	0.011931	0.319242	0.00315	LQM
150	α	0.175275	0.262116	0.013083	0.439191	0.003298	LQM
	β	0.08867	0.029022	0.018939	0.26356	0.003538	LQM
	θ	0.078473	2.70E-01	0.052323	0.114594	0.004382	LQM

جدول (3-21)

يبين نتائج المقارنة بين الطرائق في تقدير النموذج كاملاً باستعمال معيار Mean Squared Error عند حجم العينات (150, 100, 75, 50, 25) ولمجموعة القيم الأولية ($\alpha = 3, \beta = 4, \theta = 3$)

sample size		Performance					Best	
		Methods						
		MLE	LBM	L-moment	percentile	LQ-moment		
25	MSE	0.002193	0.005955	0.000454	0.002849	5.41E-05	LQM	
50	MSE	0.001123	0.005476	0.000242	0.001318	5.53E-05	LQM	
75	MSE	0.000702	0.00384	0.000166	0.000908	5.70E-05	LQM	
100	MSE	0.000344	0.003955	0.000116	0.000537	5.18E-05	LQM	
150	MSE	0.000208	0.003671	0.00032	0.000385	6.32E-05	LQM	

عند Case (10) رقم

يتضح من الجدول (3-20) أن مجموعة القيم الأولية التي كانت ($\alpha = 3, \beta = 4, \theta = 3$) ، وذلك لإيجاد أفضل مقدر للمعلمات الثلاثة عن طريق مقياس متوسط مربع الخطأ (MSE) ول أحجام مختلفة من العينات وعند استعمال طرائق مختلفة وكما يأتي:

- عند حجم (n=25)

تبين ان طريقة (LQM) هي الافضل عند المعلمتين (α, θ) عند مقياس متوسط مربع الخطأ هي ($\hat{\theta} = 0.003823, \hat{\alpha} = 0.003418$), في حين كانت طريقة (LM) افضل من بقية الطرائق عند المعلمة (β) عند مقياس متوسط مربع الخطأ ($\hat{\beta} = 0.002117$).

• عند حجم (n= 50)

تبين ان طريقة (LQM) للمعلم الثلاثة كانت هي الافضل عند مقياس متوسط مربع الخطأ . $MSE(\hat{\theta})=0.00336$, $MSE(\hat{\beta}) = 0.003818$, $MSE(\hat{\alpha}) = 0.003664$

• عند حجم (n= 75)

تبين ان طريقة (LQM) للمعلم الثلاثة كانت هي الافضل عند مقياس متوسط مربع الخطأ . $MSE(\hat{\theta})=0.004163$, $MSE(\hat{\beta}) = 0.00337$, $MSE(\hat{\alpha}) = 0.002704$

• عند حجم (n= 100)

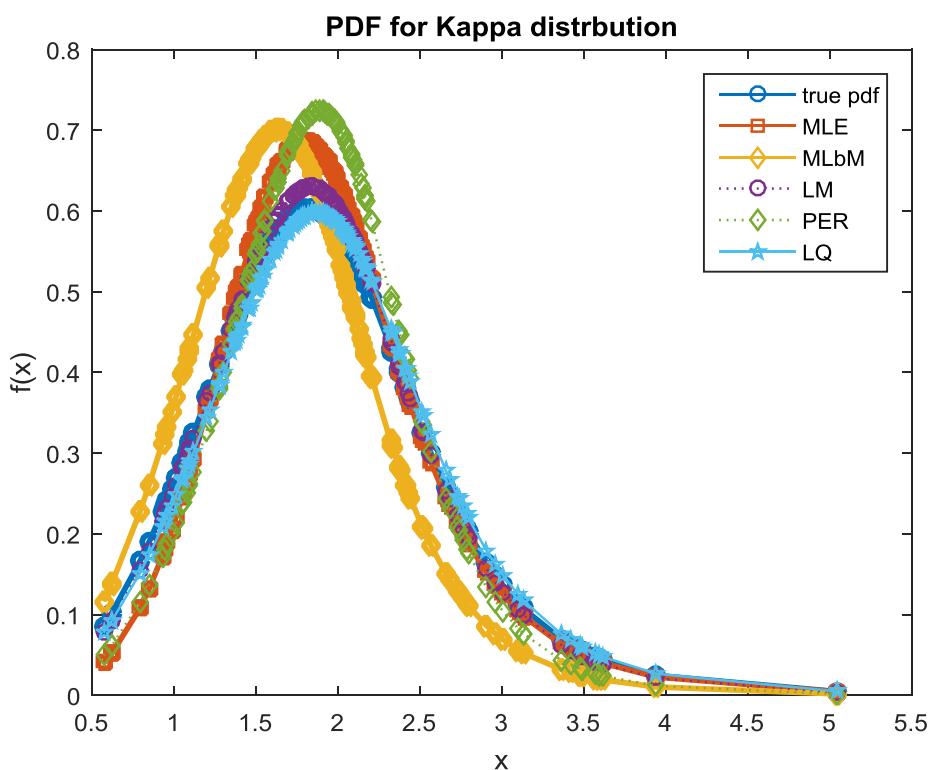
تبين ان طريقة (LQM) للمعلم الثلاثة كانت هي الافضل عند مقياس متوسط مربع الخطأ . $MSE(\hat{\theta})=0.00315$, $MSE(\hat{\beta}) = 0.002683$ ، $MSE(\hat{\alpha}) = 0.003517$

• عند حجم (n= 150)

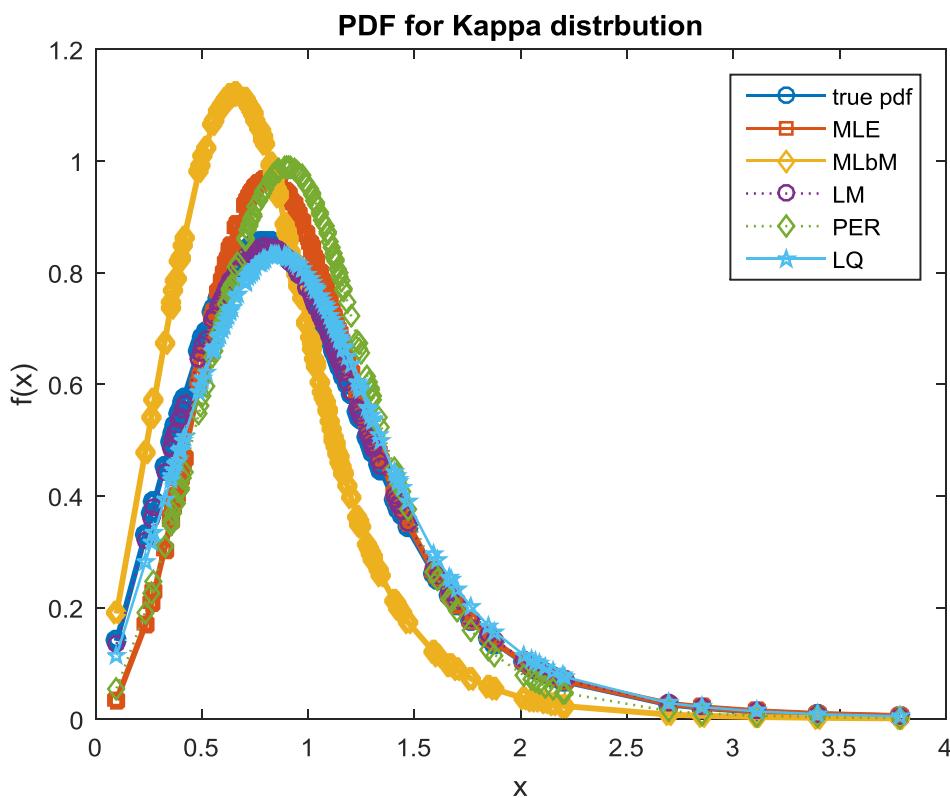
تبين ان طريقة (LQM) للمعلم الثلاثة كانت هي الافضل عند مقياس متوسط مربع الخطأ . $MSE(\hat{\theta})=0.004382$, $MSE(\hat{\beta}) = 0.003538$ ، $MSE(\hat{\alpha}) = 0.003298$

• تبين من الجدول (3-21) ان افضل طريقة لتقدير النموذج العام للتوزيع هي طريقة (LQM) عند معيار متوسط مربعات الخطأ (MSE) والذي كانت قيمته ($MSE=5.18E-05$) إذ كانت قيم المعلم الثلاثة عند استعمال معيار (MSE) وطريقة (LQM) هي ($\hat{\theta}=1.546838$) , ($\hat{\beta} = 3.042838$) , ($\hat{\alpha}=1.552044$) عند حجم عينة 100.

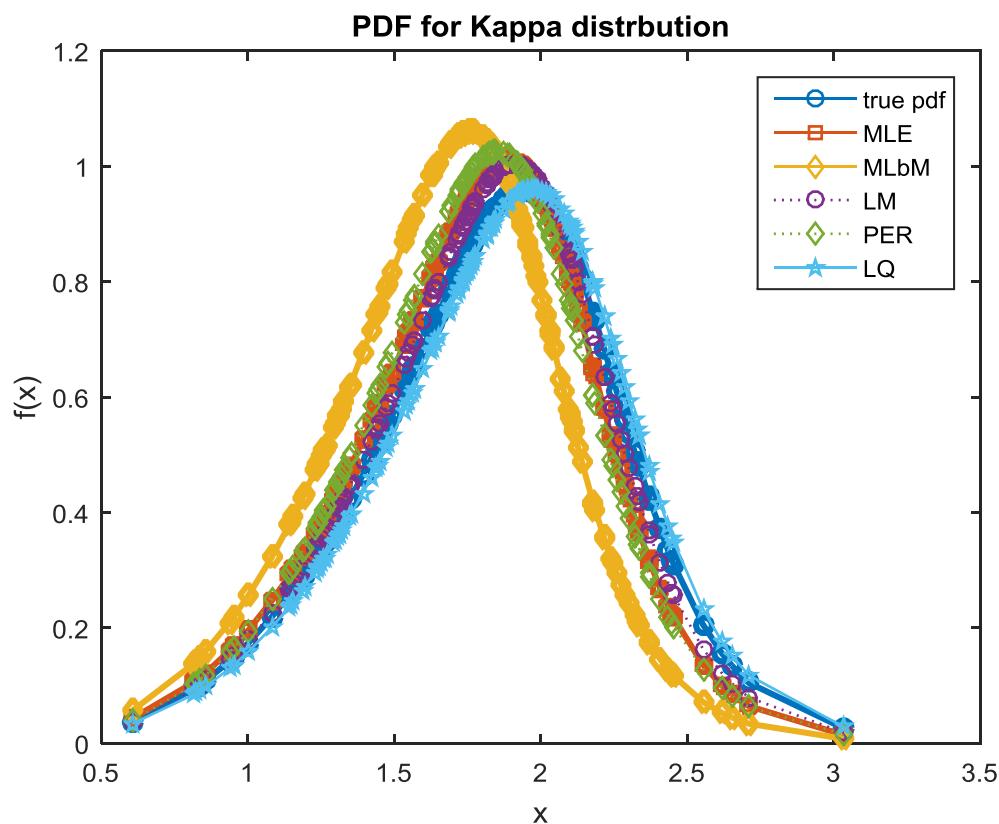
الاشكال العشرة الآتية توضح رسم دالة (pdf) . تم مقارنة (true pdf) التي تمثل الرسم لدالة (pdf) للتوزيع . تم مقارنة مع رسم دالة (pdf) للطائق المختلفة عند حجم عينة (50) وللمجموعات العشر الماخوذة عشوائياً المختلفة من قيم المعلمات الثلاث وكما يأتي :



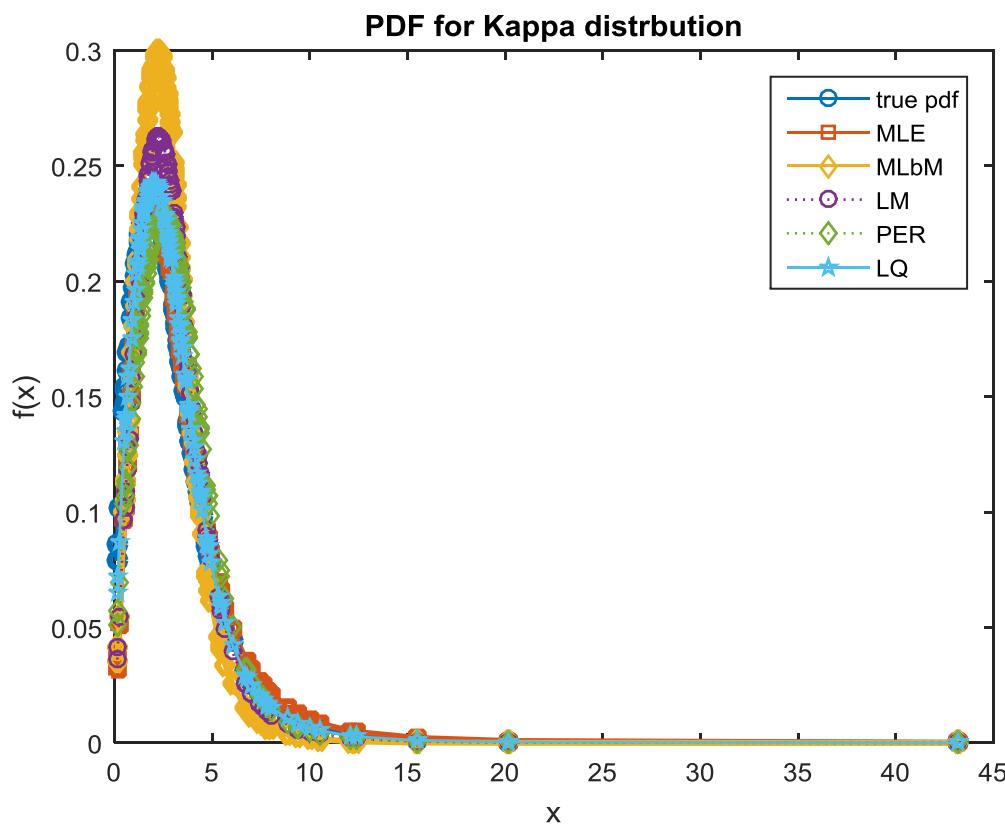
شكل (3-1 a) دالة الكثافة الاحتمالية لقيم الافتراضية ($\alpha=2, \beta=2, \theta = 3$)



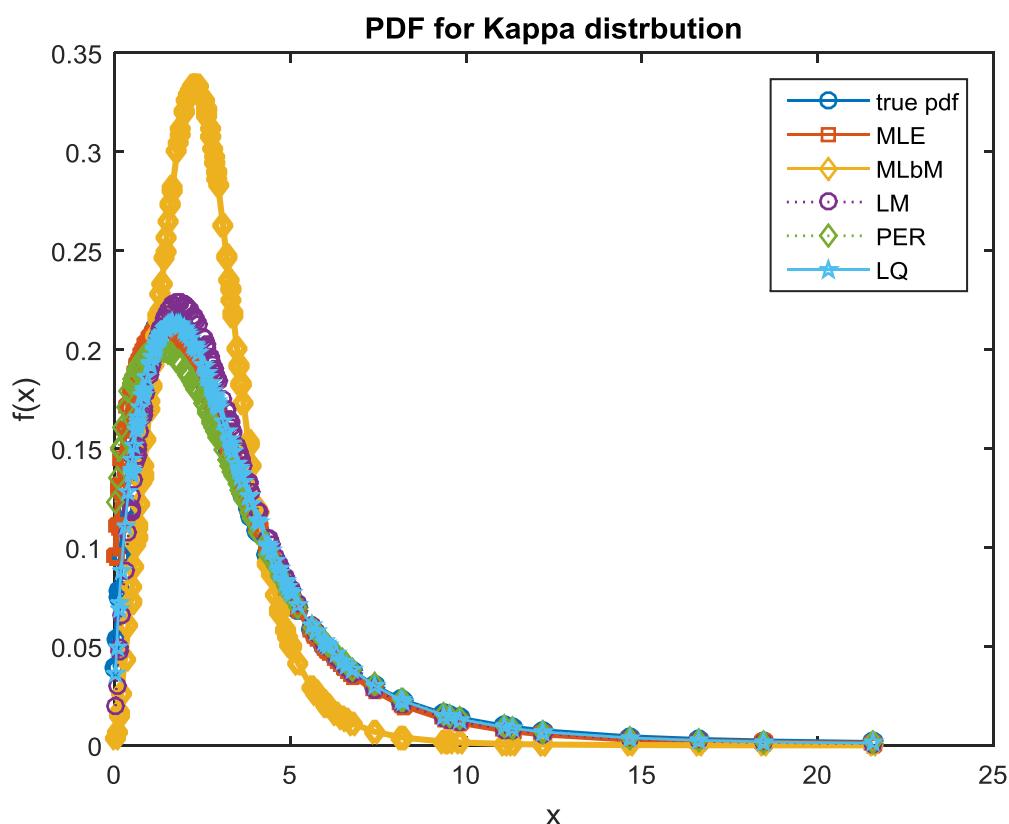
شكل (3-1b) دالة الكثافة الاحتمالية لقيمة الافتراضية ($\alpha=2, \beta=1, \theta = 2$)



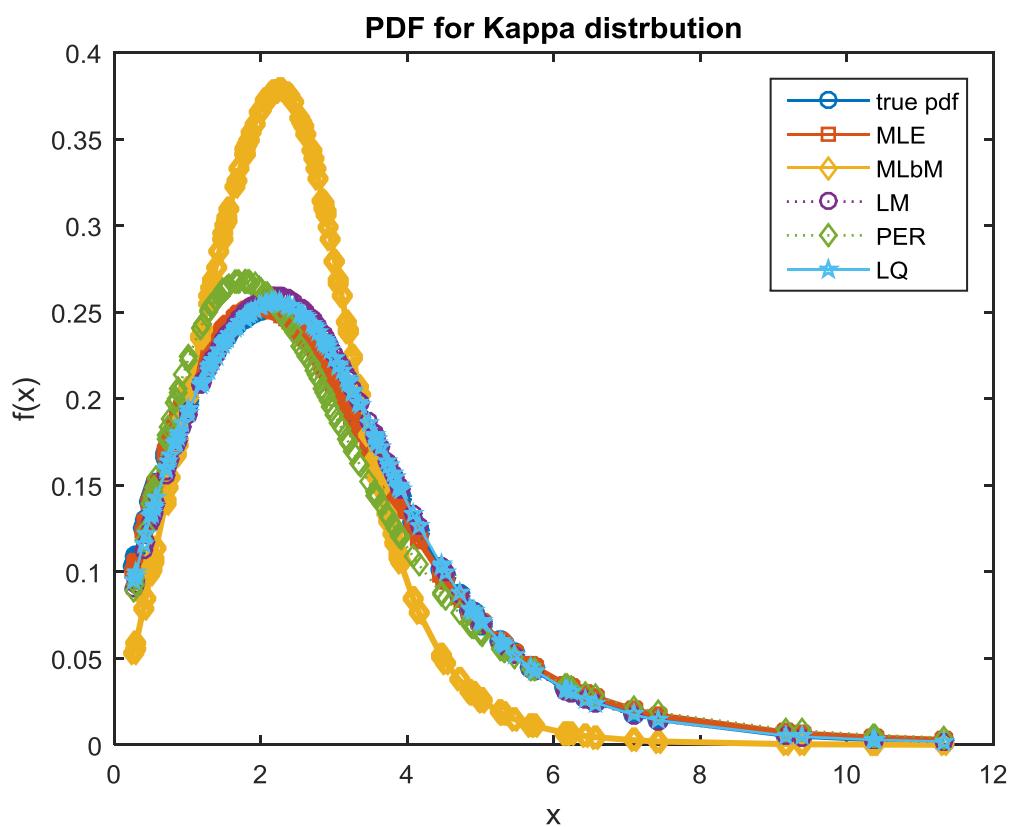
شكل (3-1c) دالة الكثافة الاحتمالية لقيمة الافتراضية ($\alpha=3, \beta=2, \theta = 4$)



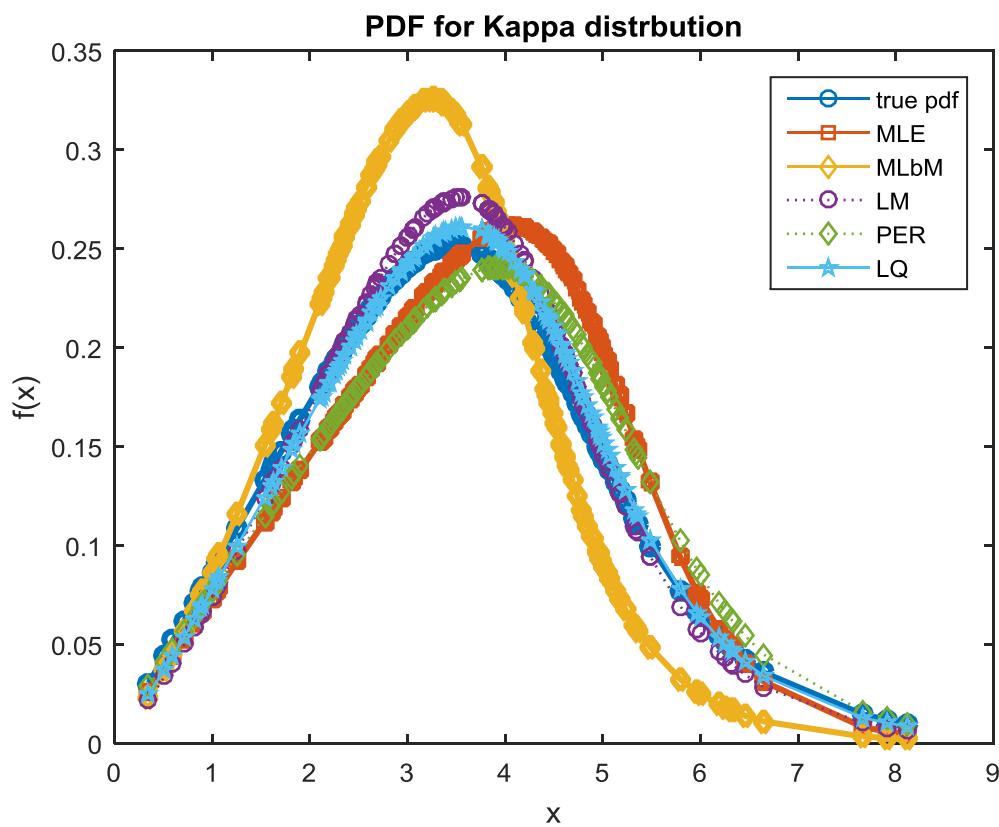
شكل (3-1d) دالة الكثافة الاحتمالية لقيم الافتراضية ($\alpha=2, \beta=3, \theta = 1.5$)



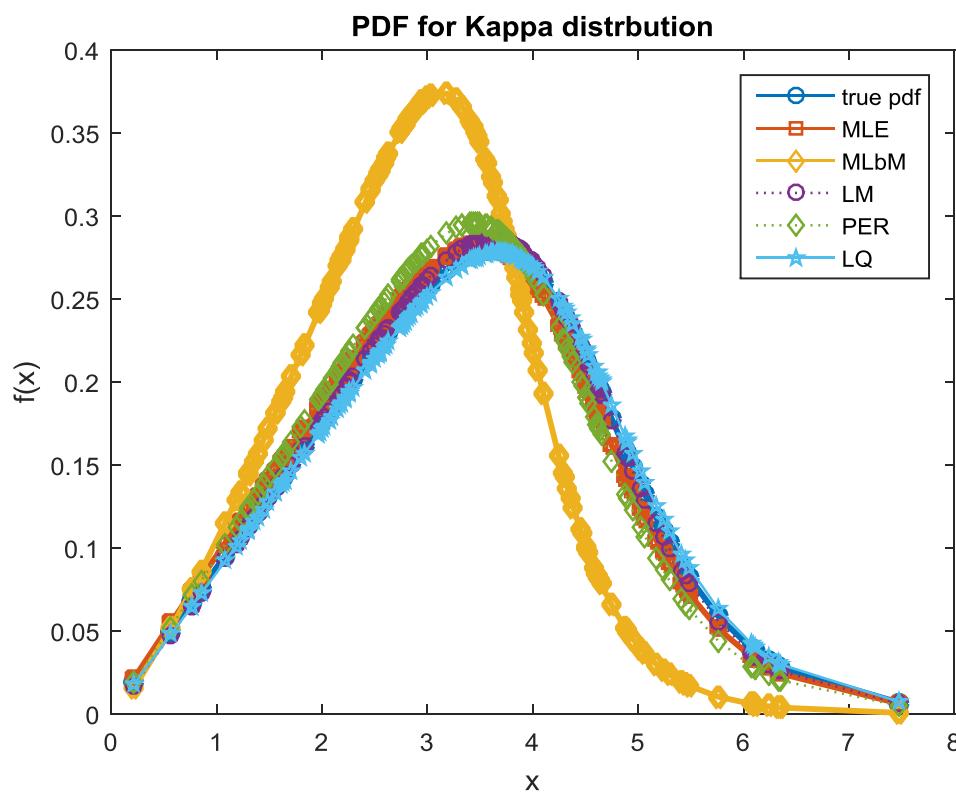
شكل (3-1e) دالة الكثافة الاحتمالية لقيم الافتراضية ($\alpha=1.5, \beta=3, \theta = 1.5$)



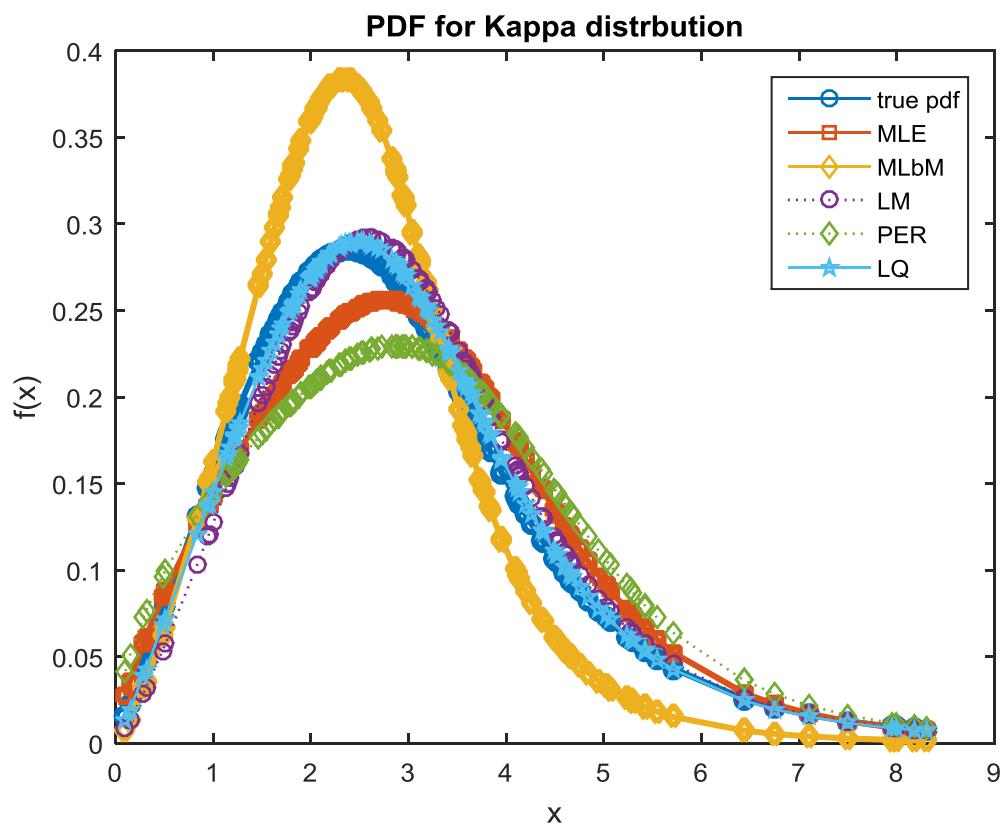
شكل (3-1f) دالة الكثافة الاحتمالية لقيم الافتراضية ($\alpha=2.5, \beta=3, \theta = 1.5$)



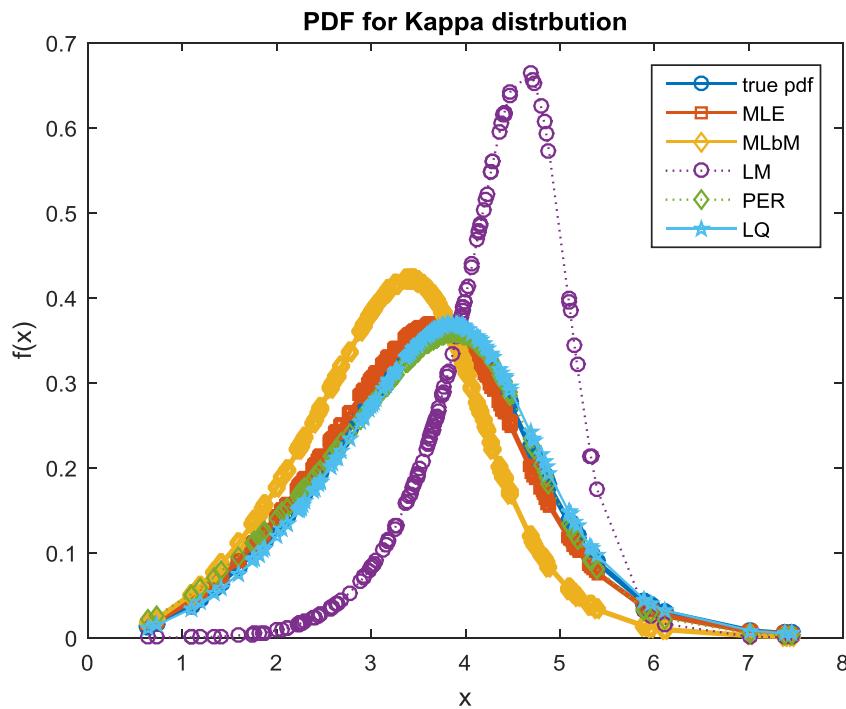
شكل (3-1g) دالة الكثافة الاحتمالية لقيم الافتراضية ($\alpha=3, \beta=4, \theta = 2$)



شكل (3-1h) دالة الكثافة الاحتمالية لقيم الافتراضية ($\alpha=4, \beta=4, \theta = 2$)

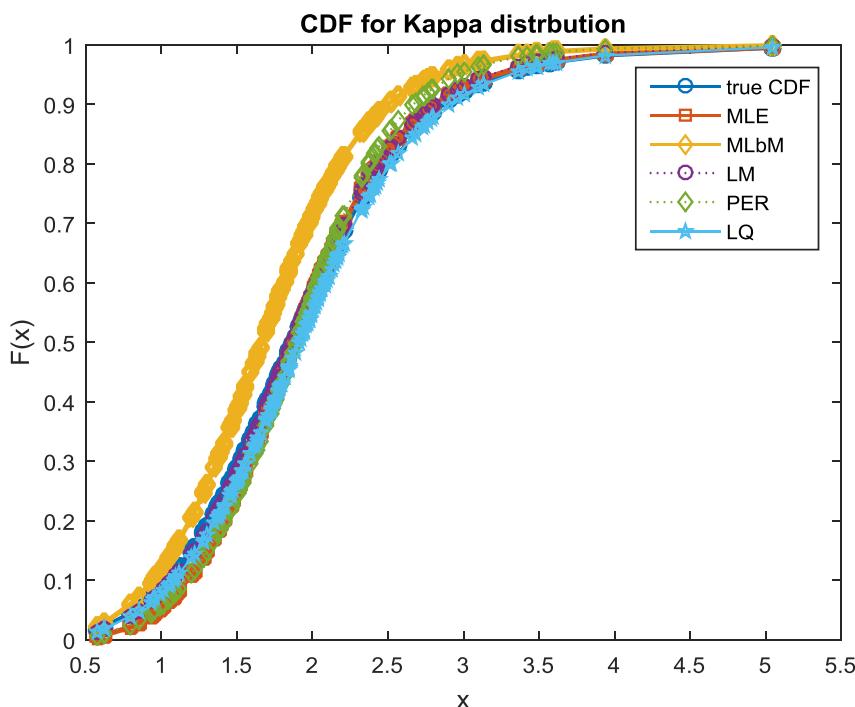


شكل (3-1i) دالة الكثافة الاحتمالية لقيم الافتراضية ($\alpha=2, \beta=3, \theta = 2$)

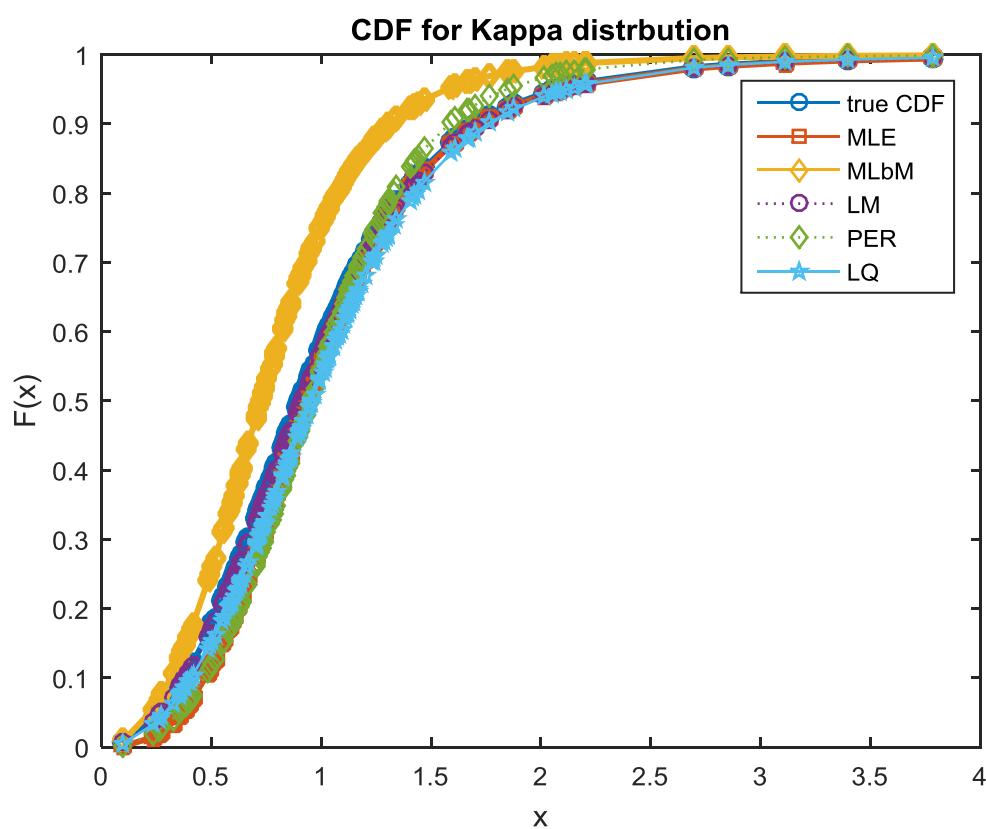


شكل (3-1j) دالة الكثافة الاحتمالية لقيم الافتراضية ($\alpha=3, \beta=4, \theta = 3$)

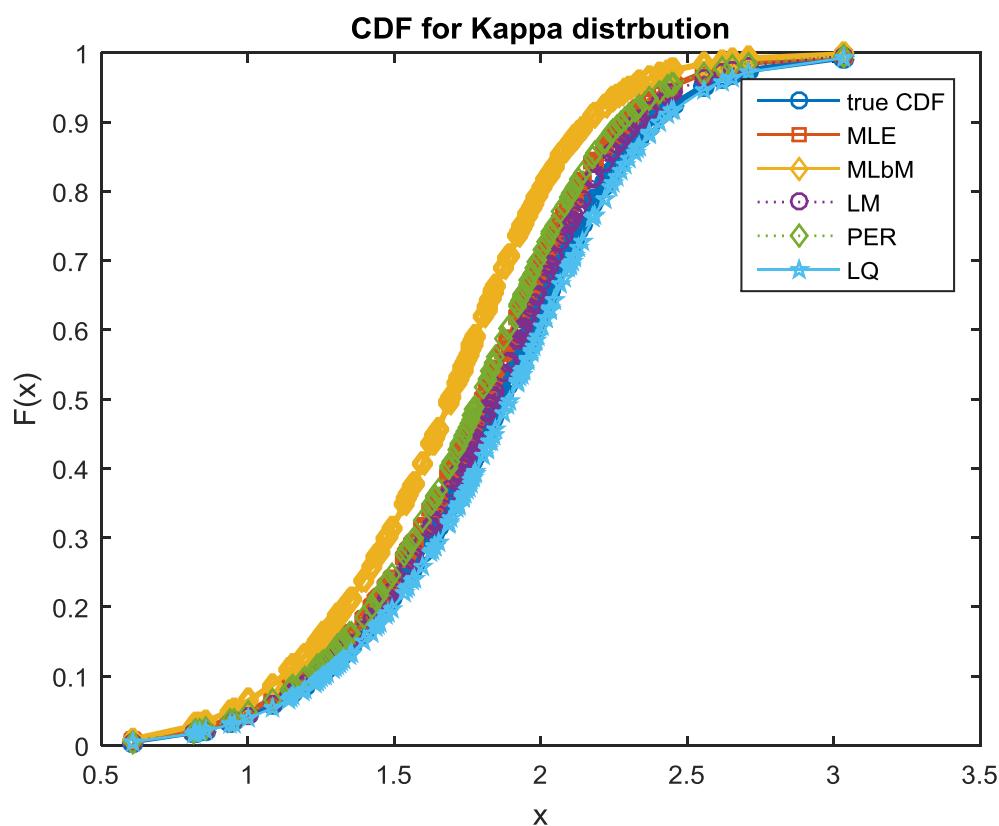
الاشكال العشرة الآتية توضح رسم دالة (cdf) . تم مقارنة (true cdf) التي تمثل الرسم الدالة (cdf) للتوزيع تم مقارنته مع رسم دالة (cdf) للطرائق المختلفة عند حجم عينة (50) وللمجموعات العشر الماخوذة عشوائياً المختلفة من قيم المعلمات الثلاث :



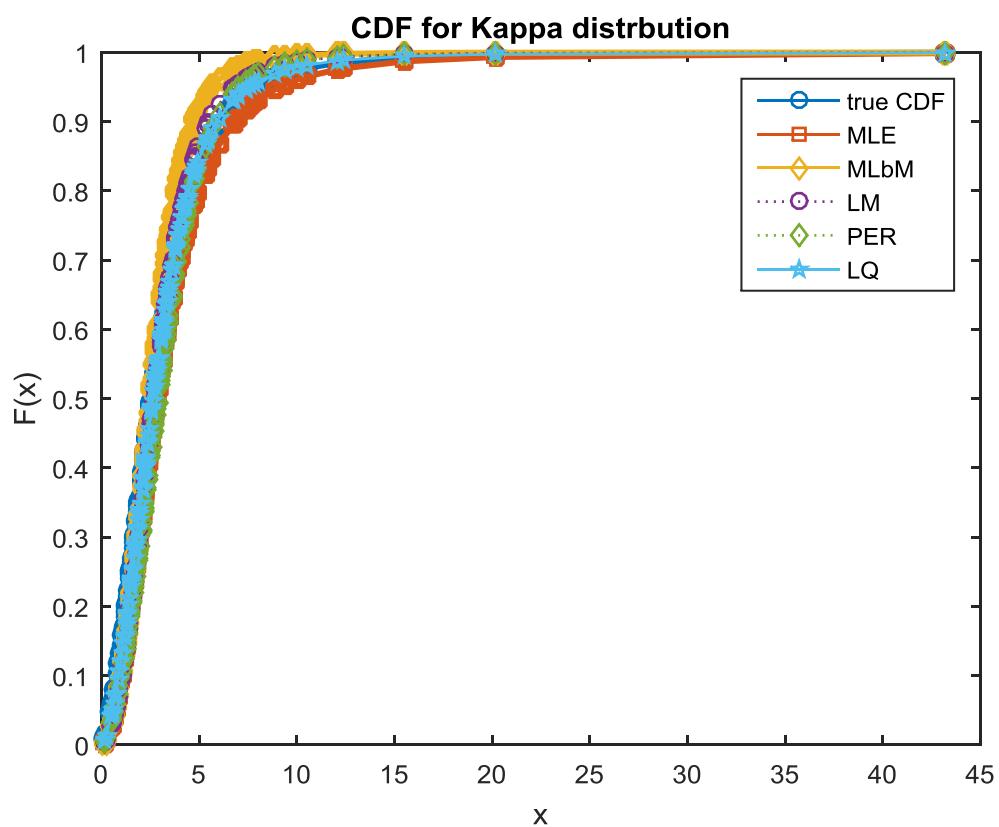
شكل (3-2 a) دالة التوزيع التراكمية لقيم الافتراضية ($\alpha=2, \beta=2, \theta = 3$)



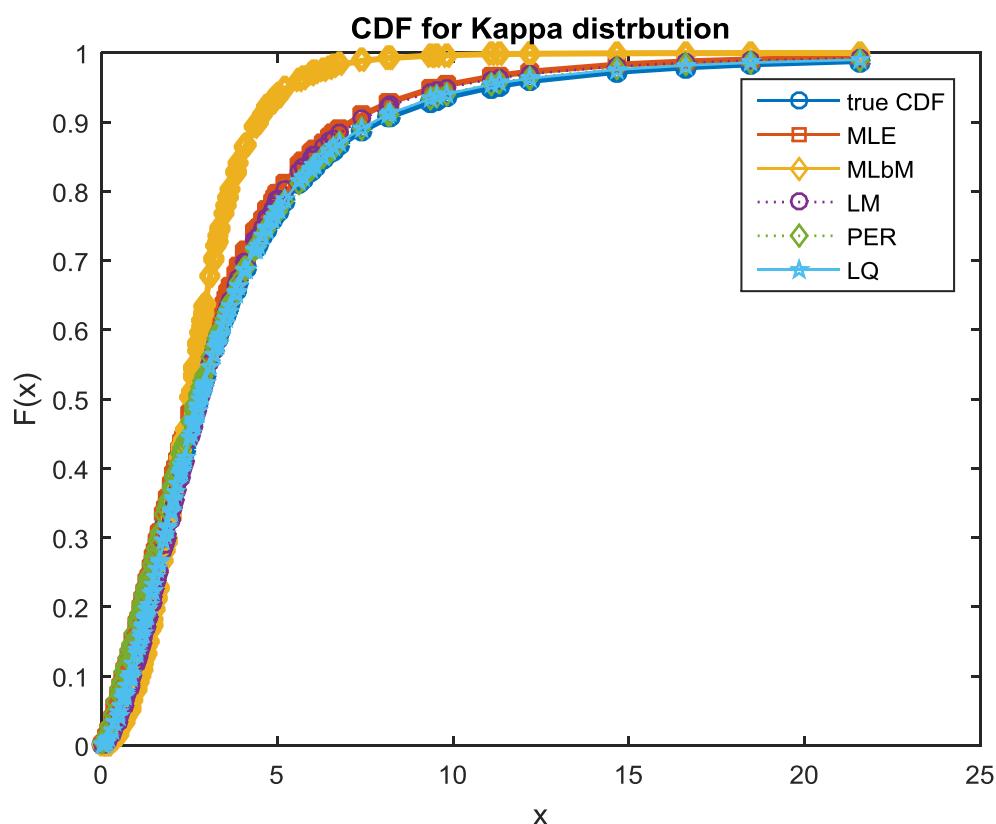
شكل (3-2b) دالة التوزيع التراكمية للقيم الافتراضية ($\alpha=2, \beta=1, \theta = 2$)



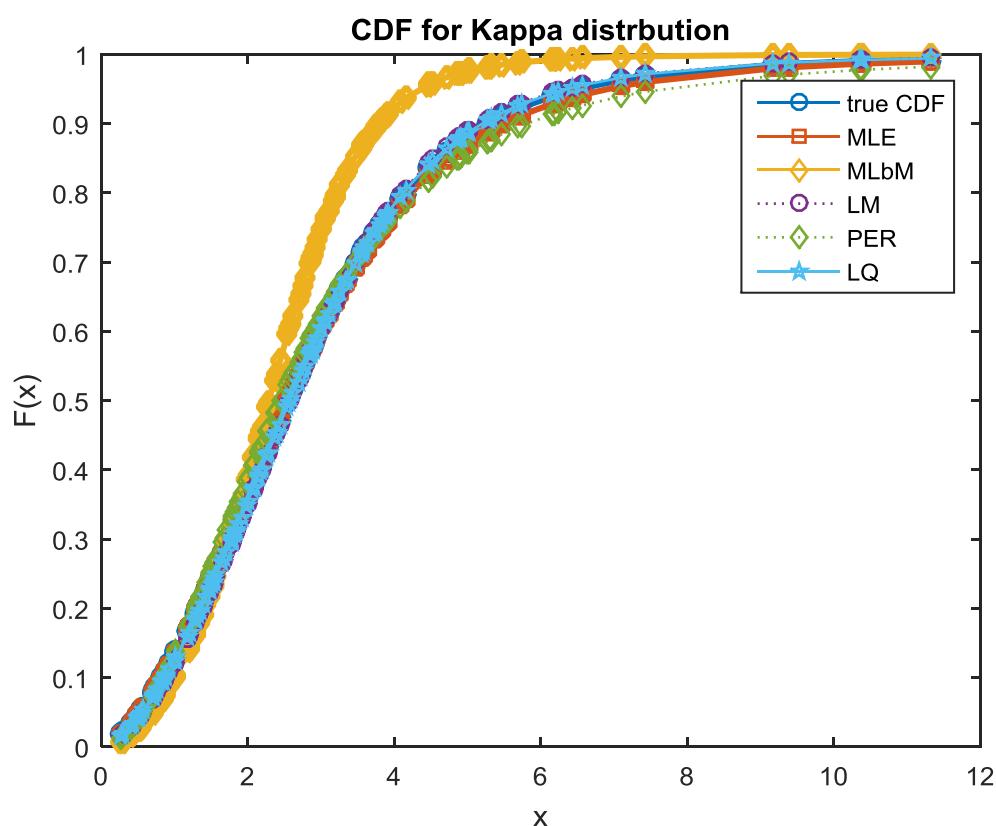
شكل (3-2c) دالة التوزيع التراكمية للقيم الافتراضية ($\alpha=3, \beta=2, \theta = 4$)



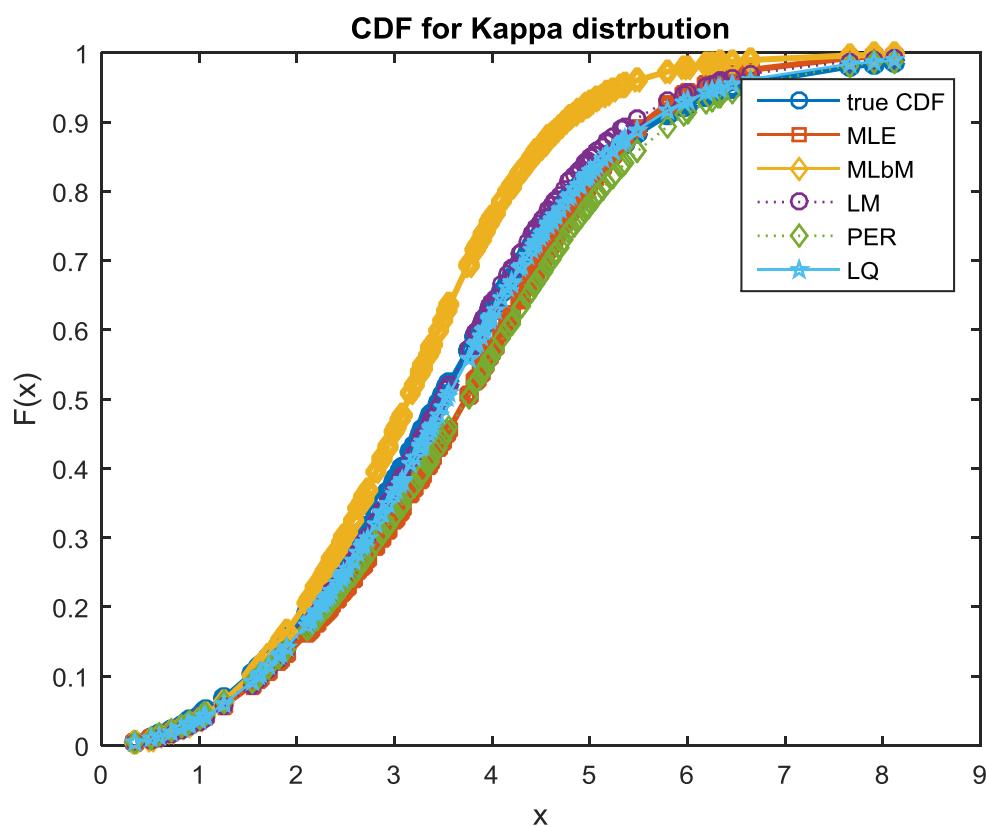
شكل (3-2d) دالة التوزيع التراكمية لقيمة الافتراضية ($\alpha=2, \beta=3, \theta = 1.5$)



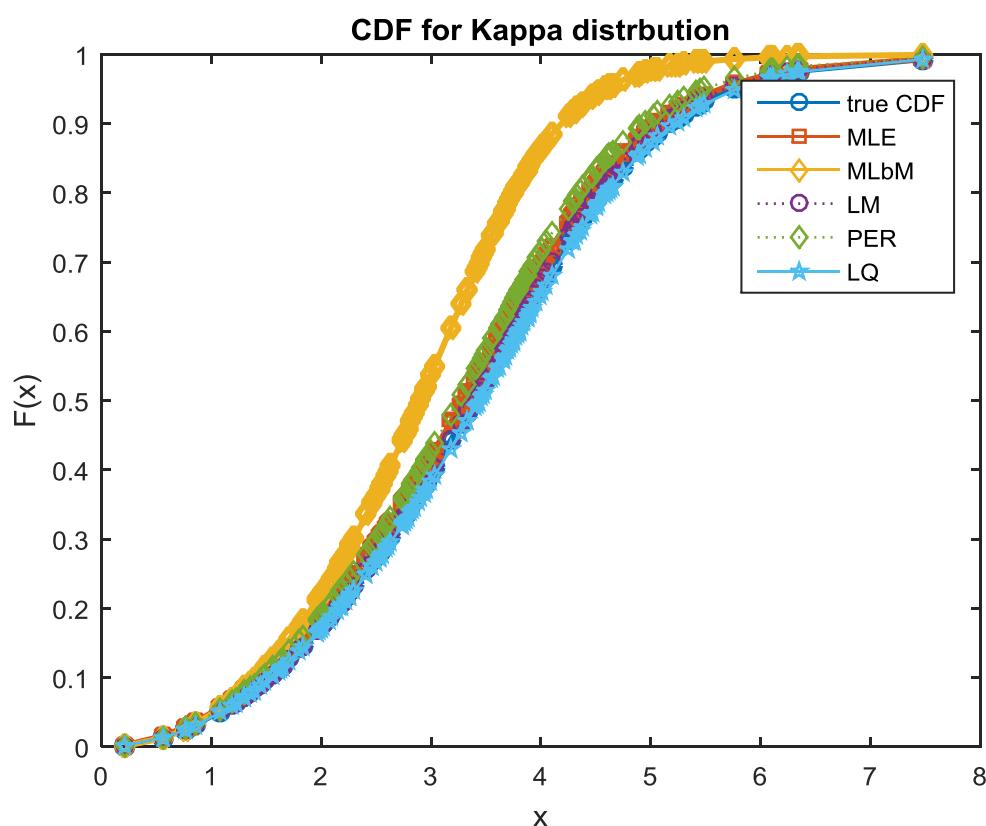
شكل (3-2e) دالة التوزيع التراكمية لقيمة الافتراضية ($\alpha=1.5, \beta=3, \theta = 1.5$)



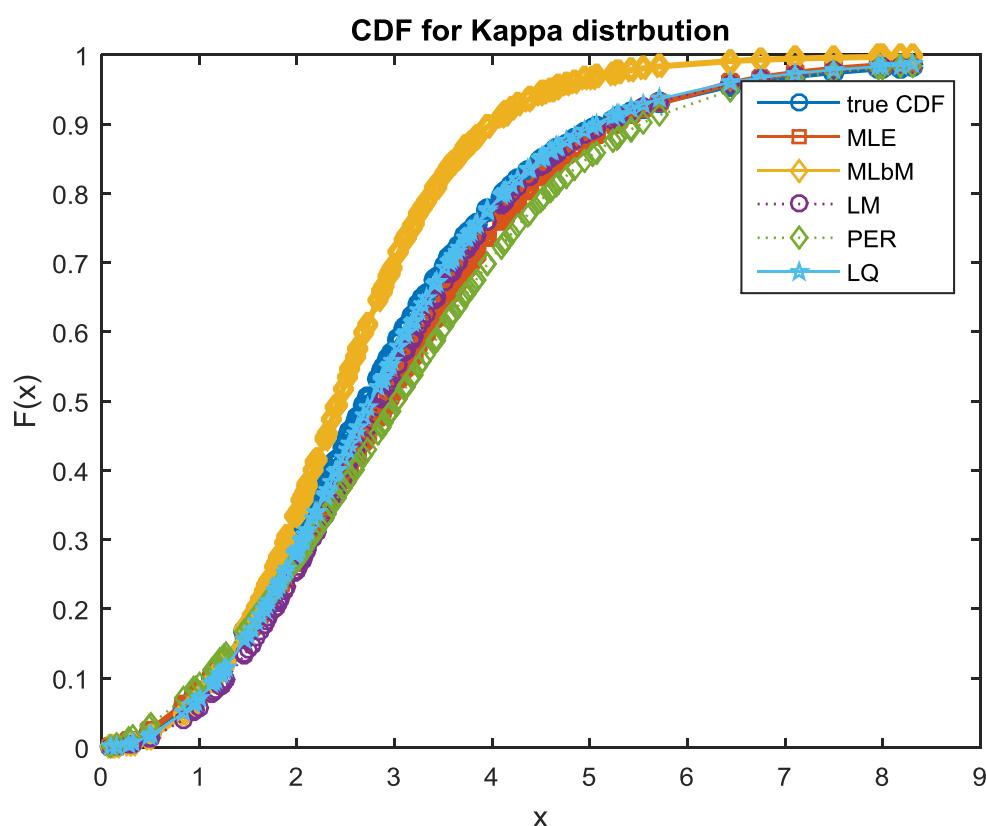
شكل (3-2f) دالة الكثافة التوزيع التراكمية الافتراضية ($\alpha=2.5, \beta=3, \theta = 1.5$)



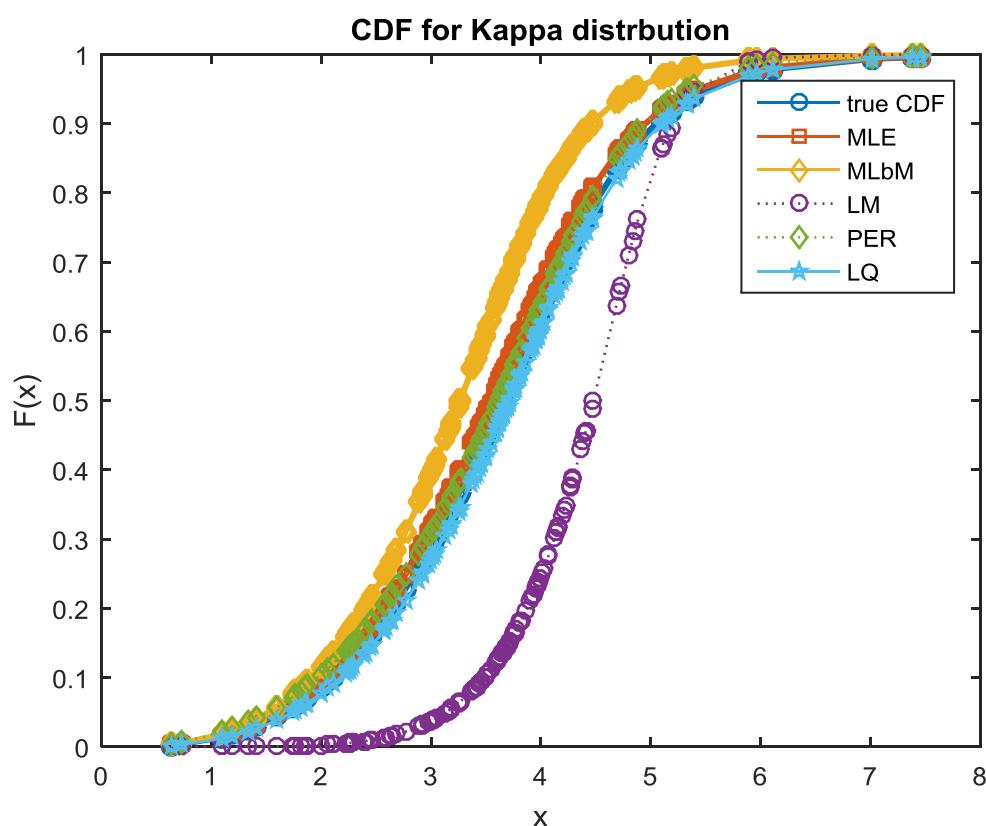
شكل (3-2g) دالة التوزيع التراكمية للقيم الافتراضية ($\alpha=3, \beta=4, \theta = 2$)



شكل (3-2h) دالة التوزيع التراكمية للقيم الافتراضية ($\alpha=4, \beta=4, \theta = 2$)



شكل (3-2i) دالة التوزيع التراكمية للقيم الافتراضية ($\alpha=2, \beta=3, \theta = 2$)



شكل (j-2) دالة التوزيع التراكمية للقيم الافتراضية ($\alpha=3, \beta=4, \theta = 3$)

2.3-الجانب التطبيقي

Preface

1.2.3 التمهيد

نظرا لما تمثله الامطار من اهمية في حياة الفرد والمجتمع وفي واقع الزراعة والغطاء النباتي وغيرها . لذا تم دراسة هذه الظاهرة دون غيرها من الظواهر الاخرى التي تدرسها صيغة التوزيع محل الدراسة، والتي تتلائم مع هكذا نوع من الدراسات لذا سوف نسلط الضوء على واقع كميات مياه الامطار الساقطة لمحطة ارصاد بغداد ولبيانات حقيقة لكي نقدر معالم دالة نموذج كابا ذي الثالث معامل .

2.2.3 بيانات التجربة

تم اختيار بيانات تمثل كميات مياه الامطار لمحطة ارصاد محافظة بغداد وكانت البيانات لحجم عينة (50) مشاهدة للمدة من (1966 - 2015) والتي تم الحصول عليها من الجهاز المركزي للإحصاء ، وتم الاعتماد على برنامج (Matlab b2012a) في عمل الجانب التطبيقي والجدول الآتي يوضح البيانات الحقيقة .

جدول (3-22)

الجدول آلتى يمثل كميات الامطار لمحطة الارصادية لمحافظة بغداد وكما يأتي:

السنة	محطة محافظة بغداد								
1966	129.6	1976	111.5	1986	158	1996	98	2006	162.3
1967	130.4	1977	139.7	1987	52.9	1997	113.8	2007	99.2
1968	255.9	1978	110.1	1988	182.9	1998	115.8	2008	59.1
1969	119.6	1979	78	1989	145.6	1999	126.2	2009	67.5
1970	126.9	1980	138.9	1990	123.8	2000	142.1	2010	92.5
1971	187	1981	109.9	1991	89.4	2001	82.1	2011	96
1972	191.2	1982	160.7	1992	88.1	2002	96.5	2012	184.4
1973	97.1	1983	57.8	1993	192.5	2003	176.8	2013	296.7
1974	284.1	1984	118.1	1994	152.9	2004	78.9	2014	107.5
1975	192.7	1985	90.8	1995	96.7	2005	108.2	2015	192

(40) Goodness of fit

3.2.3-اختبار حسن المطابقة

للغرض معرفة ان البيانات المتعلقة بالمدة من (1966-2015) انها تتبع توزيع كابا ذي الثلاث معالم لذا تم اجراء اختبار حسن المطابقة (Goodness of fit) والذي تضمن اختبار وهو كما يأتي :

(Chi-Square)

$$\chi^2 = \sum \frac{(O_i - E_i)^2}{E_i} \quad \dots (3.89)$$

O_i : مشاهدات التكرارات للبيانات .

E_i : التكرارات المتوقعة

وبحسب الفرضية الآتية :

$$H_0 : X \sim Kappa$$

$$H_1 : X \sim Kappa$$

بعدما تبوب البيانات في جدول تكراري واجراء اختبار حسن المطابقة و عند استعمال الاختبارين المذكورين افأ ، والجدول الاتي يوضح قيم احصاءات العينة لقيم الحقيقة وكما يأتي:

جدول (3-23)

يبين احصائيات العينة لمحافظة بغداد

Mean	132.168
Median	118.8500
Mode	52.90
Variance	2878.003
Skewness	1.160309
Kurtosis	4.38231
Range	243.80
Minimum	52.90
Maximum	296.70

جدول (3-24)

يبين نتائج تقدير المعالم الثلاثة للبيانات الحقيقة عند افضل طريقة باستعمال معيار (Chi-Square) لمحافظة بغداد

Methods	parameters	Chi2

	α	β	θ	static	P-value
LQM	2.724799	2.851117	3.477186	1.17607	0.00515

يظهر الجدول (3-24) النتائج التي تم الحصول عليها للبيانات الحقيقية

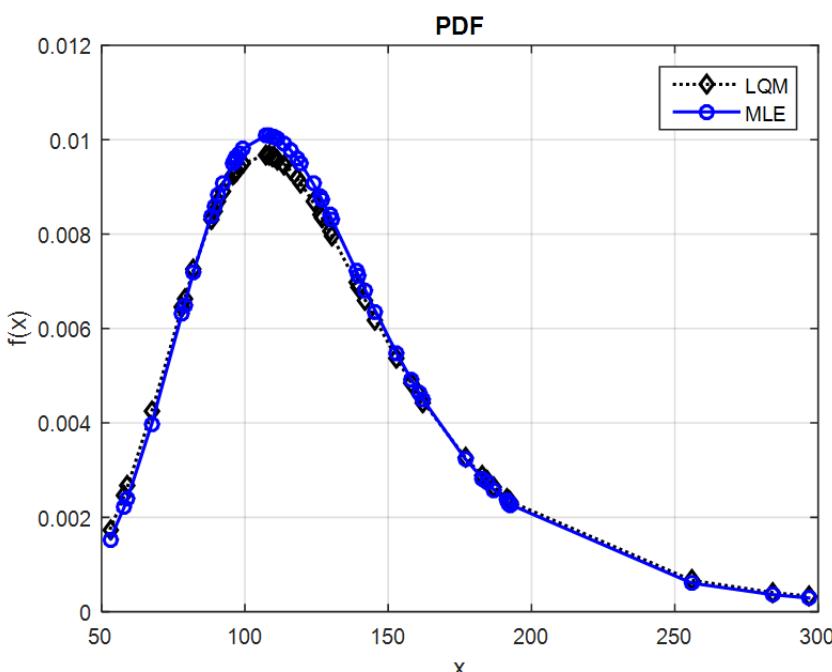
1- عن طريق الجدول المذكور وجد ان قيم المعلمات المحسوبة بطريقة (LQM) هي
 $\hat{\beta} = 2.851117, \hat{\theta} = 3.477186, \hat{\alpha} = 2.724799$.

2- تظهر نتائج اختبار فرضية العدم H_0 , بحسب ما تم التوصل اليه رفض هذه الفرضية، اي ان البيانات الحقيقية تتبع توزيع كابا .

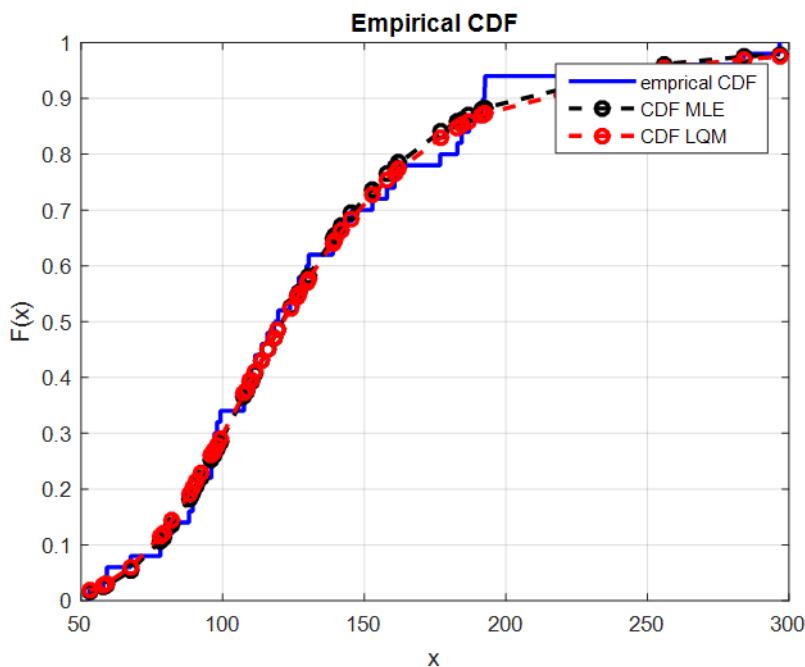
إذ كانت قيمة (مربع كائي χ^2) عندما كان مستوى المعنوية (0.01) اكبر من القيمة الاحتمالية عند طريقة MLE لذا نرفض H_0 . H_0 (P – value) = 0.00532

وكانـت قيمة (مربع كائي χ^2) عندما كان مستوى المعنوية (0.01) اكبر من القيمة الاحتمالية عند طريقة LQM لذا نرفض H_0 (P – value) = 0.00515

نضع الرسم البياني الذي يوضح دالة التوزيع الاحتمالي للبيانات الحقيقية وكذلك الرسم البياني الذي يوضح دالة الوزيع التراكمي لمحافظة بغداد على الترتيب وكما يأتي:



شكل (3-3) دالة التوزيع الاحتمالي للبيانات الحقيقية لمحافظة بغداد



شكل (3-3) دالة التوزيع التراكمي للبيانات الحقيقية لمحافظة بغداد .

الفصل الرابع

الاستنتاجات والتوصيات

(Conclusions)

1.4 الاستنتاجات:

عن طريق النتائج التي تم التوصل اليها في الجانبين التجريبي والتطبيقي توصل الباحث الى الاستنتاجات الآتية:

1- وجد أن أفضل التقديرات لمعامل توزيع كابا كانت عند طريقة العزوم الكمية الخطية Method of LQ-Moments

عند حجم عينة (50) عند Case رقم (2) وان افضل قيمة تقديرية لمعلمة القياس ($\beta = \hat{\beta} = 1.047115$) وكانت القيمة التقديرية قريبة مع القيمة الافتراضية ($\beta = 1$) .

2- كانت طريقة العزوم الكمية الخطية LQ-Moment تتفوق على جميع الطرائق الأخرى في جانب المحاكاة (Simulation) لذا استعملهما الباحث في التقدير في الجانب التطبيقي ومن نتائج الجانب التطبيقي، تبين بان تقديرات معلمتي الشكل (θ, α) ومعلمة القياس (β) كانت قريبة من القيمة الافتراضية في الجانب التجريبي مع فارق بسيط كان بسبب اختلاف طبيعة البيانات المختارة .

3- حسب ما جاء في الجانب التجريبي للنموذج تبين بان القيم التقديرية لمعامل (α, β, θ) متقاربة جدا مع القيم الافتراضية .

4- ان طريقتنا العزوم الكمية الخطية LQ-Moment تتفوق على الطرائق الأخرى جميعها في تقدير معالم النموذج العام حسب معيار MSE ولا حجام العينات المختارة عند كل القيم الافتراضية لمعامل لكل العشرة حالات (Cases) عند الطرائق الخمس .

5- عند اجراء اختبار حسن المطابقة (Goodness of fit) و عند مقارنة قيمة (P-value) لمعيار (Chi2) مع (0.01) في الجانب التطبيقي تبين للباحث ان البيانات في محطة ارصاد محافظة بغداد تسلك وفق الفرضية البديلة ($H_1: X \sim Kappa$) اي تتوزع توزيع كابا .

(Recommendations)

2-4 التوصيات

في ضوء ما توصل اليه الباحث في هذه الرسالة من استنتاجات نوصي بالاتي :

1- توسيع نطاق البحث لكي يتضمن الصيغ السنت الخرى لتوزيع كابا ، لأن ذلك له اهمية في دراسة الظواهر والتي تكون من الاهمية بمكان دراستها، لما لذلك من دور في التقدم العلمي في مجال الفضاء وفي الجانب الحياني على حد سواء.

2- استعمال طرائق اخرى للتقدير، غير التي اعتمدتها الباحث مثل LH- Moment وطريقة TL-Moment والطرائق البيزية وغيرها لمعرفة مدى الدقة لتلك الطرائق.

3- بالامكان تلافي مشكلة عدم توفر البيانات للظواهر او في حال قطع السلسل البيانية ذات الاهمية والتي يدرسها التوزيع عن طريق اجراء تنبؤ للسلسلة المطلوبة من كمية البيانات لتلافي الاختلاف الحاصل في نتائج الجانب التجاري والجانب التطبيقي.

4- يوصي الباحث بتطوير نموذج توزيع كابا ذي الثلاثة معالم (محل الدراسة) لكي يصبح بالامكان ان يستخدم في دراسة ظاهرة (تساقط الامطار الغزيرة) .

المصادر العربية

القرآن الكريم .

1- هنا ، امير ، (1990) ، الاحصاء الرياضي ، مديرية دار الكتب للطباعة والنشر ،
شارع ابن الاثير ، الموصل ، الصفحة 132-136.

2- ذنون،باسل(1991)، الاحتمالات والمتغيرات العشوائية ، مطبعة جامعة الموصل ، كلية
العلوم ، رقم الایداع في المكتبة الوطنية 102 لسنة 1991، جامعة الموصل ،الصفحة 481-
487.

3- عبد الرحمن ، انعام ، (2012) ، تصميم خطط عينات القبول للشركة العامة
للصناعات الالكترونية باستخدام التوزيع الاسي العام ، اطروحة دكتوراه ، كلية الادارة
والاقتصاد - جامعة بغداد.

4- المشهداني، محمود حسن ، هنا امير(1989)، الاحصاء ، مديرية دار الكتب للطباعة
والنشر جامعة بغداد، الصفحة 254.

5- نعمة ، مهدي وهاب. (2015) ، بناء نموذج احتمالي موزون مع تطبيق عملي ،
اطروحة دكتوراه ، كلية الادارة والاقتصاد - جامعة بغداد.

6- الياسري، تهاني مهدي عباس (2007) ، مقارنة مقدرات بيز الحصين مع مقدرات
اخرى لتقدير دالة المغولية التقريبية للتوزيع ويبيل ، اطروحة دكتوراه، كلية الادارة
والاقتصاد - جامعة بغداد.

المصادر الاجنبية

7. A.Monserud ,Robert ; Rik, Leemans, (1992) , *Comparing global vegetation maps with the Kappa statistic, Ecological Modelling, Volume 62, Issue 4, August 1992, Pages 275-293.*
8. Abramowitz, Milton; A.Stegun, Irene(1972) , *Handbook of Mathematical Functions With Formulas, Graphs, and Mathematical Tables ,Library of Congress Catalog Card Number:64-60036,pp253.*
9. Ahmad , Ishfaq ; Farooq , Said ; Mahmood ,Iram ; Ahmad ,Zahoor,(2013), Modeling of Monsoon Rainfall in Pakistan Based on Kappa Distribution ,*Sci.Int.(Lahore),25(2),333-336,2013 Issn 1013-5316.*
10. B.P.PARIDA, (1999), Modelling of Indian Summer Monsoon Rainfall Using A Four-Parameter Kappa Distribution ,*Indian Institute of Technology .New Delhi 110 016,Indin.*
11. Connie Winchester, (2000), ON Estimation of The Four-Parameter Kappa Distribution , 3 , DALHOUSIE UNVIERSITY HALIFAX, NOVA SCOTIA, MARCH, 2000.
12. D.J. Dupuis a & C. Winchester,(2007). *More on the four-parameter kappa distribution , Pages 99-113 | Received 20 Jun 2000, Published online: 20 Mar 2007 .*
13. Decurn inge, Alexis, (2013), *Estimation and Tests Under L-Moment Condition Models , F. Nielsen and F. Barbaresco(Eds.): GSI, LNCS 8085, PP459-466.*
14. Gupta, R.D.,Kundu, D., (2000), *Generalized Exponantial Distribution:different method of estimation, jaurnal of statistical computation and simulation, vol.30,no.4,pp 315-338.*
15. Hosting, J.R.M, (1996), *Some theoritical results concerning L-moments , RC 14492 (64907) 3/22/89.*
16. J.R.M Hosking , (1994), *The four parameter kappa distribution , IBM J.RES. DEVELOP. VOL 38, NO3 MAY 1994.*
17. J.S. Park; H.S. Jung, (2002), *Modeling Korean extreme rainfall using a kappa distribuion and maximum liklihood estimate , Springer-Verlag , theor Appl Climatol 72.55-64(2002).*
18. Jeong, Bo-Yoon; Park, Jeong-Soo, (2006), Comparison of Parameter Estimation Methods in A Kappa Distribution Proceedings of Joint Conference of Korean Data and Information Science Society and The Korean Data Analysis Society ,April 28-29,2006,pp.163-169 .

19. John.J.Podesta, (2004), Plasma Dispersion Function for the Kappa Distribution , NASA/CR-2004-212770.
20. *K. Ashour, Samir ; A. El-sheik , Ahmed ; A.T. Noura , (2015) , TL-Moments and LQ-Moments of the exponentiated Pareto Distrnution , Journal of scientific Research & Reports 4(4) : 328-347, artical no.JSRR 036 .*
21. K.Ashour, Samir; A.Elsherpieny ,Dr.El- Sayed;Y.Abdelall,Yassmen, (2011), Parameter Estimation for Kappa Distribution With Four-Parameter Under II Censored Samples ,Australian Journal of Basic and Applied Sciences,5(7): 174-180, 2011.
22. Kumphon, Bungon , (2012), Maximum Entrope and Maximum Likelihood Estimation for the Three-Parameter Kappa Distribution ,open Journal of statistics, 2012,2,415-419.
23. *Kumphon, D.and Gupta, R.d., (2011), An Extennsion of the Generalized Exponential Distribution, statistical methodology, vol.8, no.4,pp 485-496.*
24. Livadiotis, G; Mccomas, D.J,(2013), Understanding Kappa Distribution :A Toolbox for Space Science and Astrophysics ,Space Sci Rev (2013) 175:183-214 Doi10.1007/s11214-013-9982-9.
25. *Meanin , Seung-Jin; Lee,Soon-Hyuk; Song Gi-Heon, (2006), Flood Frequency Analysis by Wakeby and Kappa Distrbutions using L-Moments , DOI: 10.5389/KSAE.2006.48.5.017.*
26. *Mir, K.A., Rechi, J.A.(2013), Structural Propes of Lengh Biased Beta Distrnution of First Kind, American Journal of Engineering Research , vol.02,Issue-02, pp1-6.*
27. *Murshed , Md. Sharwar ; Seo ,Yun Am ; Park ,Jeong-Soo , (2014), LH-moment estimation of a four parameter kappa distribution with hydrologic applications , Stochastic Environmental Research and Risk ssessment February 2014, Volume 28, Issue 2, pp 253–262.*
28. *Nassar, M., Mada, N.(2013), A new Generaliza on of the Pareto-Geometric Distribution, Journal of the Egypiton Mathematical Society,Vol .21,pp. 148-155.*
29. *Park ,Jeong-Soo; Yoon ,Tae , (2007), Fisher information matrix for a four-parameter kappa distribution , Statistics & Probability Letters 77 (2007) 1459–1466.*
30. *Park,Jeon-Soo; Young-A, Hwang, (2005), Comparison of Parameter Estimation Methods in A Kappa Distribution ,The Korean Communications in Statistics Vol.12 No.2,2005.*

31. Rodding , Thomas; Hyunjun Ahn & Ilaria Prosdocimi ,(2017), *On the use of a four-parameter kappa distribution in regional frequency analysis* , ISSN: 0262-6667 (Print) 2150-3435 .
32. S.Hassan, Dhwyia; M.Nassir, Layla; Inam Abdulrahman Noaman,(2014), *Introducing Different Estimators of Tow Parameter Kappa Distribution*, Volume 5,Issue 12,December(2014),pp.107-115
33. Shabri Ani ; Abdul Aziz Jemain, (2010), LQ-moments: Parameter Estimation for Kappa Distribution, *Sains Malaysiana* 39(5)(2010):P845-850.
34. SHABRI, ANI , (2011) , *Fitting the generalized Logistics Distribution* , *Applied Mathematical Sciences* , vol.: 5. No.: 54, pp: 2663-2676.
35. SHABRI, ANI, (2007), *LQ-Moments for statistical analysis of Extreme Events* , *Journal of Modren Applied statistical Methods* , Volume 6 , Issue 1 , artical 21, pp. 228-238.
36. SHABRI, ANI; JEMAIN , ABDUL AZIZ, (2006), *LQ-Moments: Application to the Log-Normal distrubtion* , *Journal of Mathematics and statistics* 2(3): 414-421.
37. Teimouri, Mahdi and Gupta, Arjun k.(2013), On The Three-parameter Weibull Distribution Shape parameter Estimation ,*Journal of Data Scienece*, Vol .11,pp. 403-414.
38. V.P Singh; F.ASCE; Z. Q. Deng, (2003), *Entropy-Based parameter Estimation for kappa distrbution* , *journal of HYDROLOGING ASCE/MARCH/APRIL 2003/81 J HYDROL Eng.* 2003.92.
39. W.MIELKE, PAUL; S.JOHNSON, EARL, (1973), Three-Parameter Kappa Distribution Maximum Likelihood Estimates and Likelihood Ratio Tests, UDC 551.501.45:551.509.617.
40. <https://www.researchgate.net/publication/282703782> Aziz Mahdi Abd on 10 October 2015.

Abstract

Abstract

Kappa distribution is considered one of the continuous distribution , which is studied the random behavior for the important phenomena for life and sciences . This distribution has developed by Hosking and other scientists . This distribution studies some natural phenomena such as falling rain and changing of the weather . This distribution is used for studying the discovery of modern phenomena such as solar winds and plasma properties and other phenomena from these points come the importance of this distribution . There are more than one way and we will study in this thesis his formula that result from mix the distribution of Gamma and distribution of normal log , by which we study the natural phenomena . The researcher derived properties of distribution and use five methods for estimate the three parameters () of kappa distribution after completed the math formula to get the final formula of these methods . These methods are maximum likelihood , L- moment . and for choosing the best one among these methods to estimate the three parameters of distribution . We use simulation to choose which method is best of the parameters of distribution . We use test for ten groups of assuming data and five volumes of samples (150 , 100 , 75 , 50 , 25) . The results were good to show the best method which was LQ-moment sample , sizes . Therefore we use this method in oral side , which study phenomenon of rain fall on Baghdad city and we use oral data by main observation station of Baghdad city . We get these data from the central statistics .

Concluded in this thesis important Conclusions these are :

- 1 – Found that the best estimates to distribution of kappa was at the method of torque quantity linear .
- 2 – As stated in the experimental model turned out that the values of the estimated (θ, β, α) very close with default values .
- 3 – When make a test of good matching (Goodness of fit), and when compared to the value (P-value) to oppose (Chi2) with (0.01) in side Applied The researcher Shows that The data in the station observations province of Baghdad behave a accordance with the hypothesis of alternative ($H_1: X \sim Kappa$) any spread the distribution of kappa .

In addition to the recommendations that were the most important :

- 1 – Expand the search to include the other six formulas other distribution Kappa as a result of importance in the study of phenomenon life and the phenomenon of climate change and the phenomena other space which studied distribution .
- 2 – Use another modalities change from those used by researcher (LH – Moment) , (TL – Moment) and other Base methods to know the range of and accuracy of those methods .

Republic of Iraq
Ministry of Higher Education and Scientific Research
University of Karbala
Faculty of Management and Economics
Department of Statistics



Choose the Best Method for Estimation the Parameters of Probability Kappa Distribution With practical application

A thesis

Submitted to College of Administration and Economic-Karbala University in partial
fulfillment of the Requirements for the Degree of master of Science in statistics

By

Baqer Kareem Fahad

Under supervision

Asis. Prof. Dr. A Mahdi Wahhab Neamah

1439 Ah

Karbala

2018 Ad