

مقدار ذو المرحلتين لدالة المعلوية $R(t)$ المتراافق للتوزيع ويبل (TSPE)

Two Stage Pooling Reliability Function Pretistimator OF Weibull Distribution

جبار عبد مصحي

مدرس مساعد ، قسم الرياضيات ، كلية التربية النادرة ، جامعة اب

- المقدمة:

يُعتبر توزيع ويبل (Weibull Distribution) أحد التوزيعات المهمة ، والذي له تطبيقات ، مهمة في دراسة أنظمة الفشل (failure models). وقد تم وضع هذا التوزيع عام ١٩٥١ . وهو يبين لنا فائدة النظام عندما يكون هناك وقت للفشل ويهتمي على عدد من المكونات وان $\frac{1}{\text{ن}}$ النظام يفشل إذا فشلت إحدى مكوناته .

إذا كان X متغيراً عشوائياً له توزيع ويبل فان دالة الكثافة الاحتمالية له هي :

$$f(x) = \begin{cases} \alpha \lambda x^{\alpha-1} e^{-\lambda x^\alpha}, & x \geq 0 \\ 0, & \text{oth.} \end{cases}$$

حيث أن $0 < \alpha, \lambda$. والذي من خصائصه وجود معلمتين هما α و λ . وعندما $\alpha = 1$ فان التوزيع يؤول إلى التوزيع الأسوي $f(x) = \lambda e^{-\lambda x}$ ، ولهذا فان التوزيع الأسوي يعتبر حالة خاصة من توزيع ويبل .

ولإيجاد دالة التوزيع التجميعية له عندما $x > 0$ فان :

$$F(x) = P(X \geq x) = 1 - P(X < x) = 1 - \int_0^x \alpha \lambda t^{\alpha-1} e^{-\lambda t^\alpha} dt = 1 - 1 = 0$$

حالة أن $x \geq 0$ فان :

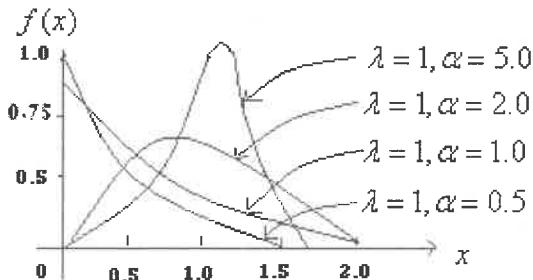
: $F(x) = \int_0^x \alpha \lambda t^{\alpha-1} e^{-\lambda t^\alpha} dt$ يمكن الحصول عليها من خلال إجراء التحويل الآتي

$$u = \lambda t^\alpha \rightarrow t^\alpha = \frac{u}{\lambda} \rightarrow \alpha t^{\alpha-1} dt = \frac{du}{\lambda} \rightarrow dt = \frac{du}{\alpha t^{\alpha-1}}$$

وعليه فان :

$$F(x) = \int_0^x \alpha \lambda t^{\alpha-1} e^{-\lambda t} dt = \int_0^x \lambda e^{-\lambda t} dt = -e^{-\lambda t} \Big|_0^x = 1 - e^{-\lambda x} = 1 - e^{-(\lambda x)}$$

والرسم أدناه يوضح توزيع ويلل عندما $\lambda = 1$ ولقيم مختلفة من α :



الشكل (١ - ١) يمثل توزيع ويلل عندما $\lambda = 1$ ولقيم مختلفة من α

و بما أن التوزيع الأسوي هو حالة خاصة من توزيع ويلل ، وكانت الدراسات قد أشارت إلى استخدامات التوزيع الأسوي في

اختبارات الحياة وتقييمات المعلولية (Life Testing and Reliability Evaluation) وإن أحد المشاكل المرتبطة بذلك هو تقدير معلمة التوزيع المجهولة λ ، وان تقدير دالة المعلولية $R(t)$ لا يقل أهمية عن تقدير معلمة التوزيع λ .

لذا فإننا سنقوم بتقدير دالة المعلولية لتوزيع ويلل ، وحيث أن المعلولية للنظام لزمن t تُعرف بأنها احتمالية أن يعمل النظام بصورة طبيعية (بدون توقف) حتى الزمن t . وتعطى الدالة المعلولية كما يلي :

$$(1) R(t) = 1 - F(t) \dots$$

و بما أن $F(t) = 1 - e^{-(\lambda t)}$ تمثل دالة التوزيع التجمعي لتوزيع ويلل Cumulative Distribution Function (CDF) .

$$(2) R(t) = 1 - \{1 - e^{-(\lambda t)}\} = e^{-(\lambda t)}$$

وإذا فرضنا بان $\lambda = \frac{1}{\theta}$ فان دالة المعلولية لتوزيع ويلل يمكن أن تُعبر عنها بالشكل التالي :

$$(3) R(t) = e^{-\frac{t^\alpha}{\theta}} \dots$$

حيث أن $0 < \theta < 0$ ، $t > 0$.

في حالة عدم توفر بعض المعلومات المساعدة حول المعلمتين λ و α فان عملية التقدير بالنسبة للمعلمتين $R(t)$ تتم بإحدى الطرق الكلاسيكية (Classical Methods) . أما اذا توفّرت

بعض المعلومات وإن كانت على شكل توزيع سابق(Prior Distribution) فان طريقة بيز(Bayes) يتم تقديرهم بها.

أما اذا كانت المعلومات المسبيقة على شكل قيم تقديرية أولية(Initial Value) فيتم تقديرهم بالطرق المسماة الاختبار الأولي(Shrunken Methods) أو التقلص(Preliminary Test).

وكما هو واضح فان اعتماد توزيع ويل على معلمتين α والتي تشير إلى شكل التوزيع و θ التي تشير إلى مقاييس التوزيع، وان التوزيع يتحول إلى توزيعاً أسيّا بوضع $\alpha = 1$ ، فان الدراسات التي تناولت دالة المعلوية للتوزيع الأسوي (أنظر ١) يمكن أن تعمم نتائجها في بحثنا هذا وان α تأخذ عدة قيم تُظهر شكل توزيع ويل وتقوم بعملية التقدير على المعلمة θ .

لتكن θ_0 بعض المعلومات الأولية المتوفرة حول المعلمة θ ، وان استخدام θ_0 في تقدير المعلمة θ قد يؤدي إلى حصولنا على تقديرات متحيزه(Bias) لكنها قد تتمتع بمتوسط مربعات خطأ(Mean Squared Error) أقل من التقديرات الكلاسيكية ، ولهذا هناك ما يُبرر استخدام $\hat{\theta}_0$. [١٤]

كما أن الحصول على تقديرات غير مكلفة(أي تعتمد على عدد قليل من الوحدات التجريبية) يُعد أحد أهداف نظرية المعلوية ، ولتحقيق هذا المهدف يتم اللجوء إلى استخدام أسلوب التقدير ذو المرحلتين المتراوّفت(TSPE). ويعرف هذا الأسلوب كما يلي:

نفرض أن $x_{1n_1}, x_{12}, \dots, x_{1n_1}$ عينة عشوائية أخذت من $F(t)$ بحجم $n_1 < n$ ، ثم تُحسب $\hat{\theta}_1$ من تلك العينة ويكون مجال الاختبار الأولي R بالاعتماد على θ_0 .
إذا كان $R \in \hat{\theta}_1$ فيكون المقدار المطلوب $K\hat{\theta}_1 + (1-K)\theta_0$ ، حيث أن $0 \leq K \leq 1$ عامل التقلص.

أما إذا كان $R \notin \hat{\theta}_1$ فيتم استخدام المفردات المتبقية $x_{21}, x_{22}, \dots, x_{2n_2}$ ثم تُحسب $\hat{\theta}_2$ وترتفد $\hat{\theta}_1$ لنحصل على:

$(n_1\hat{\theta}_1 + n_2\hat{\theta}_2)/n$ وهكذا يكون المقدار(TSPE) كما يلي:

$$\tilde{\theta} = \left\{ [K(\hat{\theta}_1 - \theta_0) + \theta_0] I_R + \hat{\theta}_2 I_{\bar{R}} \right\} \dots \dots \dots \quad (4)$$

حيث أن I_R و $I_{\bar{R}}$ هما دالتان رمزيتان لمجال القبول R ومجال الرفض \bar{R}
إن شكل المقدار (٤) قد درس من قبل عدد كبير من الباحثين ولكن اغلب الدراسات تناولت

التوزيع الاسي بشكل خاص نورد منهم :

(Adke&others(1987),Handa&others(1988),Al- Hemyari(1999))

أما فيما يخص تقدير دالة المعلوية ($R(t)$) فان هناك عدد من الدراسات منها :

Sinha & Guttman(1976),Lingappiah(1978),Raganath -an &Kale(1979),Khan & others(1983),Pandey & Upadhyay(1985)).

إن جميع الدراسات أعلاه اهتمت باقتراح عدد من التقديرات البيزية ذات المرحلة الواحدة ولعينات كاملة أو مراقبة (Complete or Censored). ومن الجدير بالذكر إن الباحثين (Al-Hemyari&Moudhi(2004)) قد تناولا مشكلة تقدير دالة المعلوية ($R(t)$) للتوزيع الأسوي مفترضين توفر بعض المعلومات المسبيقة بشكل θ حول المعلمة θ ، مع اقتراح مقدرات مقلصة ذات مرحلتين ولتوسيع من عينات المراقبة (أنظر ٢).

في هذا البحث سنقترح مقداراً لدالة المعلوية يستخدم المعلومات المسبيقة الأولية θ_0 ، من خلال توزيع وبيل ويتحقق أحد أهداف نظرية المعلوية وهو الحصول على مقدرات غير مكلفة وذلك من خلال تطبيق أسلوب (TSPE).

يُعرف المقدر (TSPE) المقترن لدالة المعلوية كما يلي :

○ من العينة $x_{1m}, x_{11}, x_{12}, \dots, x_{1n}$ يتم تقدير $\bar{X}_1 = \hat{\theta}_1$ وتكوين المجال R بالاعتماد على θ_0 .

○ إذا كان $R \in \hat{\theta}_1$ يكون مقدر دالة المعلوية كما يلي : $\hat{R}_1(t) = e^{-\frac{t^\alpha}{\hat{\theta}_1}}$

○ أما إذا كان $R \notin \hat{\theta}_1$ يتم حساب $\hat{\theta}_2$ من باقي المفردات وتوفد مع $\hat{\theta}_1$ ويكون مقدر دالة المعلوية هو :

$$\hat{R}_2(t) = e^{-\frac{nt^\alpha}{K(n_1\hat{\theta}_1 + n_2\hat{\theta}_2)}}, \quad 0 \leq K \leq 1$$

وعليه فان مقدر (TSPE) للدالة ($R(t)$) يكون كما يلي :

$$\tilde{R}(t) = \left\{ \left[e^{-\frac{t^\alpha}{\theta_0}} \right] I_R + \left[e^{-\frac{nt^\alpha}{K(n_1\hat{\theta}_1 + n_2\hat{\theta}_2)}} \right] I_{\bar{R}} \right\}, \dots \quad (5)$$

حيث أن I_R و $I_{\bar{R}}$ قد عُرِفَا في العلاقة (٤).

في هذا البحث سيتم دراسة المقدر المقترن (٥) لتقدير دالة المعلوية ($R(t)$) للتوزيع وبيل متناولاً أنواع

من العينات الشائعة الاستخدام في المعلولية واختبارات الحياة منها الكاملة والمراقبة
 دراسة (n, B, n) ، (n, B, r₁) ، (n, B, r₂) ، (n, B, r₃) و(انظر⁴) وستتم دراسة
 معادلات التحيز، متوسط مربعات الخطأ، والكافاءة النسبية للمقدر ($\tilde{R}(t)$) ومقارنتها مع البحوث ذات
 الصلة.

٢- المقدار المقترن $(\tilde{R}(t))$ باستخدام خطة العينة (n, B, n) :

إن العينة (n, B, n) تعني تلك العينة التي تحتوي على n من الوحدات من نفس النوع قد وضعت تحت الاختبار وكل وحدة تفشل لا تستبدل بوحدة جديدة وإن الاختبار يستمر إلى n من وحدات الفشل (انظر ٤).

لتكن X_i :تمثل أوقات الفشل التي تتبع الدالة $F(t)$ حيث $i=1,2,...,n$ ،
، ونفرض أن مقدار دالة الإمكان الأعظم (MLE) للمعلمة θ ، حيث أن $\hat{\theta} = E(\hat{\theta})$ هو:

$$\hat{\theta}_j = \frac{\sum_{i=1}^{n_j} X_{ji}}{n_j}$$

حيث $j = 1, 2$ و $\text{var}(\hat{\theta}_j) = \frac{\theta^2}{n_j}$ توزع توزيع مرربع كاي عليه فان الاحصاء $\frac{2n_j\hat{\theta}_j}{n_j}$ يدرجة حرية $[12, 2n_j]$. انظر

إن معادلة التحيز (*Bias*) ويرمز لها (B) للمقدار ($\tilde{R}(t)$) المعرف في العلاقة (٥) تعطى بالشكل التالي :

$$B(\tilde{R}(t) | R(t), R) = E(\tilde{R}(t) - R(t))$$

$$\begin{aligned}
&= e^{-\frac{t^\alpha}{\theta}} \left\{ e^{-\frac{t^\alpha}{\theta} \left(\frac{1}{\lambda} - 1 \right)} \left(\chi^2(2n_1, \bar{b}) - \chi^2(2n_1, \bar{a}) \right) \left(\chi^2(2n_2, \bar{b}) - \chi^2(2n_2, \bar{a}) \right) + \right. \\
&\quad \left[\frac{2}{(n_1 - 1)!} \left(\frac{n}{K} \right)^{\frac{n_1 - 1}{2}} \left(\frac{t^\alpha}{\theta} \right)^{\frac{n_1 - 1}{2}} \frac{2}{(n_2 - 1)!} \left(\frac{n}{K} \right)^{\frac{n_2 - 1}{2}} \left(\frac{t^\alpha}{\theta} \right)^{\frac{n_2 - 1}{2}} \right] \\
&\quad \left. \left[K_{n_1 - 1} \left(2\sqrt{\frac{nt^\alpha}{\theta K}} \right) K_{n_2 - 1} \left(2\sqrt{\frac{nt^\alpha}{\theta K}} \right) - \bar{K}_{n_1 - 1} \left(2\sqrt{\frac{nt^\alpha}{\theta K}} \right) \bar{K}_{n_2 - 1} \left(2\sqrt{\frac{nt^\alpha}{\theta K}} \right) \right] - 1 \right\} \dots \quad (6)
\end{aligned}$$

وإن معادلة متوسط مربعات الخطأ للمقدار $\tilde{R}(t)$ تُعرف كما يلي:

$$MSE(\widetilde{R}(t)/R(t), R) = \text{E}(\widetilde{R}(t) - R(t))^2$$

وبعد إجراء التبسيطات نحصل على:

$$\begin{aligned}
& -\frac{2t^\alpha}{\theta} \left\{ e^{-\frac{2t^\alpha}{\theta} \left(\frac{1}{\lambda} - 1 \right)} - 2e^{-\frac{t^\alpha}{\theta} \left(\frac{1}{\lambda} - 1 \right)} \left(\chi^2(2n_1, \bar{b}) - \chi^2(2n_1, \bar{a}) \right) \left(\chi^2(2n_2, \bar{b}) - \chi^2(2n_2, \bar{a}) \right) + \right. \\
& = e^{ \frac{2t^\alpha}{\theta} \left[\frac{2}{(n_1-1)!} \left(\frac{n}{K} \right)^{\frac{n_1-1}{2}} \left(\frac{t^\alpha}{\theta} \right)^{\frac{n_1-1}{2}} - \frac{2}{(n_2-1)!} \left(\frac{n}{K} \right)^{\frac{n_2-1}{2}} \left(\frac{t^\alpha}{\theta} \right)^{\frac{n_2-1}{2}} \right] } \cdot \\
& \left(\left[K_{n_1-1} \left(2\sqrt{\frac{nt^\alpha}{\theta K}} \right) K_{n_2-1} \left(2\sqrt{\frac{nt^\alpha}{\theta K}} \right) - \bar{K}_{n_1-1} \left(2\sqrt{\frac{nt^\alpha}{\theta K}} \right) \bar{K}_{n_2-1} \left(2\sqrt{\frac{nt^\alpha}{\theta K}} \right) \right] - \right. \\
& \left. 2e^{-\frac{t^\alpha}{\theta}} \left(\left[\left(\frac{1}{2} \right)^{\frac{n_1-1}{2}} \left(\frac{1}{2} \right)^{\frac{n_2-1}{2}} \right] K_{n_1-1} \left(2\sqrt{\frac{nt^\alpha}{\theta K}} \right) K_{n_2-1} \left(2\sqrt{\frac{nt^\alpha}{\theta K}} \right) - \right) - \right. \\
& \left. \left(\left[\bar{K}_{n_1-1} \left(2\sqrt{\frac{nt^\alpha}{\theta K}} \right) \bar{K}_{n_2-1} \left(2\sqrt{\frac{nt^\alpha}{\theta K}} \right) \right] + 1 \right) \right) \dots \quad (7)
\end{aligned}$$

$$\therefore \lambda = \frac{\theta}{\theta^{\circ}}$$

كما أن معادلة الكفاءة النسبية (Relative Efficiency) والتي نرمز لها بالرمز (EF) للمقدار ($\tilde{R}(t)$ تكون كما يلي:

$$EF(\tilde{R}(t)/R(t), R) = \frac{MSE(R(t)/R)}{MSE(\tilde{R}(t)/R(t), R)}$$

$$= \frac{-\frac{2t^\alpha}{\theta} e^{-\frac{2t^\alpha}{\theta} (\frac{2}{(n_1-1)})^{(2n)}} \left[e^{\frac{(n_1-1)}{2}} K_{n_1-1}(2\sqrt{2m^\alpha/\theta}) - e^{-\frac{2t^\alpha}{\theta}} (\frac{1}{2})^{\frac{(n_1-1)}{2}} K_{n_1-1}(2\sqrt{2m^\alpha/\theta}) + 1 \right]}{e^{-\frac{2t^\alpha}{\theta} \left(\frac{1}{\lambda}^{-1} \right)} - 2e^{-\frac{t^\alpha}{\theta} (\frac{1}{\lambda}^{-1})} (\chi^2(2n_1, \bar{b}) - \chi^2(2n_1, \bar{a})) (\chi^2(2n_2, \bar{b}) - \chi^2(2n_2, \bar{a}))}$$

$$2e^{\frac{2t^\alpha}{\theta}} \left[\frac{2}{(n_1-1)!} \left(\frac{n_1}{K} \right)^{\frac{n_1-1}{2}} \left(\frac{t^\alpha}{\theta} \right)^{\frac{n_1-1}{2}} \frac{2}{(n_2-1)!} \left(\frac{n_2}{K} \right)^{\frac{n_2-1}{2}} \left(\frac{t^\alpha}{\theta} \right)^{\frac{n_2-1}{2}} \right].$$

$$\left(\left[K_{n_1-1} \left(2\sqrt{\frac{nt^\alpha}{\theta K}} \right) K_{n_2-1} \left(2\sqrt{\frac{nt^\alpha}{\theta K}} \right) - \bar{K}_{n_1-1} \left(2\sqrt{\frac{nt^\alpha}{\theta K}} \right) \bar{K}_{n_2-1} \left(2\sqrt{\frac{nt^\alpha}{\theta K}} \right) \right] \right) - \\ 2e^{\frac{t^\alpha}{\theta}} \left(\left[\left(\frac{1}{2} \right)^{\frac{n_1-1}{2}} \left(\frac{1}{2} \right)^{\frac{n_2-1}{2}} \right] \left[K_{n_1-1} \left(2\sqrt{\frac{nt^\alpha}{\theta K}} \right) K_{n_2-1} \left(2\sqrt{\frac{nt^\alpha}{\theta K}} \right) - \right] \right) - \\ \left(\left[\bar{K}_{n_1-1} \left(2\sqrt{\frac{nt^\alpha}{\theta K}} \right) \bar{K}_{n_2-1} \left(2\sqrt{\frac{nt^\alpha}{\theta K}} \right) \right] + 1 \right) \dots \dots \dots \quad (8)$$

حيث أن :

$$\int_a^b f_{2n_1}(\chi^2) d\chi^2 = \int_0^b f_{2n_1}(\chi^2) d\chi^2 - \int_0^{\bar{a}} f_{2n_1}(\chi^2) d\chi^2 \\ = \chi^2(2n_1, \bar{b}) - \chi^2(2n_1, \bar{a}) \dots \dots \dots \quad (9)$$

$$\bar{a} = \lambda \left[\chi^2_{1-\alpha} / 2, 2n_1 \right], \quad \bar{b} = \lambda \left[\chi^2_\alpha / 2, 2n_1 \right]$$

وان K_{n_1-1} هي دالة بيزل (Bessel Function) من الرتبة n_1 وتكون كالتالي :

$$K_{n_1-1}(t) = \sum_{r=0}^{\infty} \frac{(-1)^r t^{(n_1-1)+2r}}{2^{(n_1-1)+1} r! (n_1-1+n)!} \dots \dots \dots \quad (10)$$

وان \bar{K}_{n_1-1} هي دالة شبيه بدالة بيزل المعدلة باختلاف الحدود من \bar{a} إلى \bar{b} بدلاً من 0 إلى ∞ .

٣- المقدار المقترن (\tilde{R}_1) باستخدام خطة العينة (n, B, r_1)

لتكن $X_{r_1}, X_{r_2}, \dots, X_{r_j}$ تمثل أوقات أول r_1 ضمن وحدات الفشل وان $(n_j - r_1)$ من الوحدات تبقى حتى الوقت r_j . وان مقدر الإمكان الأعظم (MLE) هو :

$$\hat{\theta}_j = T_{r_j} / r_j, r_j \neq 0, T_{r_j} = \sum_{i=1}^n X_{r_i} + (n - r_1) X_{r_1} \dots \dots \dots \quad (11)$$

حيث أن T_{r_j} تمثل مجموع الوقت لبقاء n_j من الوحدات التي تعمل بشكل جيد قبل انتهاء مدة الاختبار، وان $r_j / r_1 = \theta$ ، $\text{var}(\hat{\theta}_j / \theta) = \theta^2$ وان الأحصاء $2r_1 \hat{\theta}_j / \theta$ متوزع توزيع مربع كاي بدرجة حرية $2r_1$ (انظر 10 و 4). وبهذا تكون جميع النتائج التي حصلنا عليها في المبحث السابق متحققة هنا بعد تموير r_j بدلاً من r_1 في جميع العلاقات الرياضية.

٤- المقدار المقترن (\tilde{R}_2) باستخدام خطة العينة (n, B, r_2)

في هذه العينة توضع n من الوحدات التي تتوزع توزيع وييل بوسط مقداره θ للاختبار بشكل

مستقل وكل وحدة تفشل لا تستبدل بوحدة جديدة وان الاختبار سيستمر حتى r_2 من وحدات الفشل.

لتكن $X_n, X_{r_1}, X_{r_2}, \dots$ تمثل أوقات الفشل الآخر r_2 من وحدات الفشل (أنظر ١٠).

إن مقدر الإمكان الأعظم هو:

$$\hat{\theta}_{2j} = \frac{1}{n} \left[((n - r_2 + 1)B_{n_j - r_2 j + 1, n_j - r_2 j + 1})X_{(n_j - r_2 j + 1)} + \sum_{i=n-r_2+1}^n x_i \right] \dots \text{(12)}$$

حيث أن $j = 1, 2$.

$$B_{n_j - r_2 j + 1} = \left[\sum_{i=1}^{n_j - r_2 j + 1} \frac{1}{(n_j - i + 1)} \right] \dots \text{(13)}$$

إن الأحصاء $2r_{2j}\hat{\theta}_{2j}/\theta$ لها على الأكثربتوزيع مربع كاي بدرجة حرية r_{2j} لذلك عند تعويض $\hat{\theta}_{2j}$ في المعادلة (١٢) بدلاً من $\hat{\theta}$ في المعادلة (٣) فان جميع النتائج المتحققة في البحث (٢) تكون متحققة هنا بمجرد استبدال r_{2j} بـ $2r_{2j}$.

٥- المقدر المقترن (t) \tilde{R}_3 باستخدام خطة العينة :

في هذه الخطة هناك n_j من الوحدات المستقلة والمتشابهة والتي تتوزع ويبل ، توضع للاختبار وإن الاختبار يستمر حتى $1_{r_1} - r_{2j} - 1$ من وحدات الفشل .لتكن $X_{r_{1j}}, X_{r_{2j-1}}, \dots, X_{r_{2j}}$ حيث $n \leq r_1 \leq r_2 \leq 1$ تمثل أوقات الفشل ، وأن مقدر الإمكان الأعظم هو :

$$\hat{\theta}_{3j} = \frac{1}{n_j} \left[(r_1 B_{n_j, n_j + r_{1j} - n_j})X_{r_{1j}} + \sum_{i=r_1+1}^n x_i + (n_j - r_{2j} + 1)X_{r_{2j}} \right] \dots \text{(14)}$$

حيث أن $j = 1, 2$.

إن الأحصاء $2r_{2j}\hat{\theta}_{3j}/\theta$ لها توزيع مربع كاي بدرجة حرية r_{2j} لذلك عند تعويض المقدر $\hat{\theta}_{3j}$ في المعادلة (١٤) بدلاً من $\hat{\theta}$ في المعادلة (٣) فان جميع النتائج المتحققة في البحث (٢) تكون متحققة هنا بمجرد استبدال r_{2j} بـ $2r_{2j}$.

٦- المقدر المقترن (t) \tilde{R}_4 باستخدام خطة العينة :

في خطة العينة هذه هناك n_j من الوحدات المستقلة توضع للاختبار وان الاختبار سيستمر حتى r_3 من وحدات الفشل بشرط أن أي وحدة تفشل فأنها تستبدل حالاً بوحدة جديدة مشابهة لها (انظر ٤).إن مقدر الإمكان الأعظم هو:

$$\hat{\theta}_{4j} = \frac{nT_{2j}}{r_{3j}}, T_{2j} = X_{1j} + \sum_{i=1}^{r_3-1} X_{ij+1} + X_{ij} \dots \dots \dots \quad (15)$$

$$E(\hat{\theta}_{4j}) = \theta \text{ , } \text{var}(\hat{\theta}_{4j} / \theta) = \theta^2 / r_{3j} \text{ وان}$$

والأحصاء $2r_{3j}\hat{\theta}_{4j}/\theta$ توزع مربع كاي بدرجة حرية $2r_{3j}$ وان مقدر اقل متوسط

$$\hat{\theta}_{4j} = nT_j / r_{j+1} + 1 \quad \text{مربعات خطأ } \theta \text{ هو:}$$

حيث (١٥) المقدار $\hat{\theta}_4$ في المعادلة (٣) بدلاً من $r\hat{\theta}$ فإن جميع النتائج للتحيز ومتوسط مربعات الخطأ والكفاءة النسبية المتحققة في البحث (٢) تكون متحققة.

٧- الاستنتاجات العددية :Numerical Results

لقد درست معادلات التحيز والكفاءة النسبية لمقدار المعلوّلة $(t)\tilde{R}$ من خلال الثوابت الآتية:

$K = 0.1(0.1)1$, $\lambda = 0.1(0.1)2.0$, $\alpha = 0.01, 0.05, 0.1, 0.2$

$$n_i = 6, 8, 10, 12 \text{ , } \frac{t}{\theta} = (\frac{1}{9})(\frac{1}{9})(\frac{18}{9})$$

من خلال ملاحظة النتائج الخاصة بالكفاءة والتحيز للمقدار ($\tilde{R}(t)$) المبينة في الجداول المرفقة نستنتج مإيلياً :

١. تميز المقدر $\tilde{R}(t)$ بكافأة نسبية أعلى من المقدرات الكلاسيكية عندما $1 \cong \lambda$ ثم تتناقص تلك الكفاءة كلما ابتعدنا عن ذلك الجوار.
 ٢. إن الكفاءة النسبية للمقدر $\tilde{R}(t)$ تكون دالة متناقصة بالنسبة إلى α كما هو الحال في غالبية التقديرات.
 ٣. أعلى قيمة للكفاءة النسبية كانت عندما $\% = \%_{\theta} = 0.01$.
 ٤. إن مقدر التحيز دالة متزايدة بالنسبة لحجم العينة n عندما $1 \cong \lambda$ وتبين تلك الجداول بأن نتائج البحث تكون معقولة في جوار θ .
 ٥. إن مقارنة نتائج الكفاءة النسبية لهذا المقدر مع المقدرات الكلاسيكية يبين أفضلية المقدر المقترن من حيث تفوقه بكافأة نسبية عالية.

References

1. AL-Hemyari,Z.A.Sometimes Pool Estimators of the Life for Time Censored Data,No.1-14,J.Diala College.(1999).
 2. Al-Hemyari,Z.A & Moudhi,J.A,Two Stage Pooli- ng Reliability Function Pretistimator of Exponential Distribution,J.AL-Moustansria.(2005).

3. Al-Hemyari,Z.A & Moudhi,J.A,Reliability Function Pretistmators of Exponential Distribution Using Type 1 and 2 Censored sample,J. Babylon No.3(2004).
- 4.Gnedenko,B.V,Belyayev,Ku.K.&Solov'yev,A.D,Mathe-ematical Methods of Reliability Theory, Academic Press.(1969).
5. Handa,B.R.,Kambo,N.S.and AL-Hemyari,Z.A.On Double Stage Shrunken Estimator For The Mean Of Exponential Distribution.IAPQR,Trans.13.(1988).
6. Khan,S.P.and Mond.Y.,Bayesian Estimation of Location and Scale Parameters and Reliability Function Using Censored Sample From Exponential Distribution.IAPQR,Trans.Vol.8,No.1,January (1983)
7. Lingappaiah,G.S.,Bayesian Approach to the Estimation of Reliability From Complete and Censored Sample on the Exponential Population.J.of the Industrial Math.Societyo V.28,Part 2,(1978).
- 8.Pandey,M.and Upadhyay,S.K.Bayesian Shrinkage Estimation of Reliability From Censored Sample with Exponential Failure Mode. South African Statist J.(1985).
9. Ranganathan J.and Kale,B.K.,Test of Hypotheses for Reliability Function in Two Parameter Exponential Mode.The Canadian Journal of Statistics Vol.7.No.2.(1979).
10. Sarhan A.E.and Greenberg,B.G.Contribution to Order Statistics .Wiley.(1962).
11. Shewhart W.A.Economic Control of Quality of Manufactured Product. New York ,Vannostr and Co.,Inc.(1931).
- 12.Sinha S.K.,Reliability and Life Testing.Wiley East-ern Limited.(1986).
- 13.Sinha S.K.and Guttman I.,Bayesian Inference about the Reliability Function for the Exponential Distribution.Commun. Statistr-theor.Math.(1976).
- 14.Thompson,J.R,Some Shrinkage Techniques For Estimating The Mean,J.Amer.Statist.Assoc.,63.(1986)

ملحق الجداول

$n \setminus k$	0.1	0.2	0.3	0.4	0.5	0.6	0.7	0.8	0.9	1.0
6	.301	.302	.304	.319	.346	.363	.359	.345	.334	.330
8	.946	.946	.930	.984	1.083	1.184	1.179	1.103	1.036	1.0
10	.997	.997	.998	1.021	1.122	1.283	1.323	1.215	1.106	1.0
12	.999	.999	1.000	1.013	1.100	1.299	1.415	1.294	1.138	1.0

$\alpha = 0.01, K = 0.1, / - /, A = 0.1(0.1)1.0$ ملخص $R(\gamma)$ (1) ملخصات المعرفة المختصة للثغر

$n \setminus k$	0.1	0.2	0.3	0.4	0.5	0.6	0.7	0.8	0.9	1.0
6	.301	.301	.302	.308	.324	.346	.393	.363	.352	.340
8	.946	.946	.947	.957	1.003	1.095	1.183	1.194	1.134	1.0
10	.997	.997	.997	.997	1.003	1.041	1.148	1.208	1.333	1.251
12	.999	.999	.999	.999	1.002	1.030	1.134	1.317	1.420	1.327

$\alpha = 0.05, K = 0.1, / - /, A = 0.1(0.1)1.0$ ملخص $R(\gamma)$ (2) ملخصات المعرفة المختصة للثغر

$n \setminus k$	0.1	0.2	0.3	0.4	0.5	0.6	0.7	0.8	0.9	1.0
6	.999	.999	1.001	1.011	1.047	1.110	1.176	1.207	1.194	1.100
8	.999	1.000	1.000	1.005	1.035	1.106	1.203	1.262	1.242	1.100
10	1.000	1.000	1.000	1.002	1.023	1.094	1.219	1.222	1.210	1.200
12	1.000	1.000	1.001	1.013	1.015	1.070	1.221	1.378	1.392	1.200

$\alpha = 0.01, K = 0.1, / - /, A = 0.1(0.1)1.0$ ملخص $R(\gamma)$ (3) ملخصات المعرفة المختصة للثغر

$n \setminus k$	0.1	0.2	0.3	0.4	0.5	0.6	0.7	0.8	0.9	1.0
6	.973	.973	.974	.976	1.995	1.034	1.089	1.137	1.155	1.100
8	.999	1.000	1.000	1.001	1.009	1.034	1.124	1.162	1.192	1.200
10	.999	.999	.999	1.000	1.009	1.035	1.137	1.202	1.293	1.200
12	.999	.999	1.000	1.000	1.009	1.035	1.137	1.202	1.293	1.200

$\alpha = 0.05, K = 0.1, / - /, A = 0.1(0.1)1.0$ ملخص $R(\gamma)$ (4) ملخصات المعرفة المختصة للثغر

$n \setminus k$	0.1	0.2	0.3	0.4	0.5	0.6	0.7	0.8	0.9	1.0
6	.973	.973	.974	.976	1.995	1.034	1.089	1.137	1.155	1.100
8	.999	1.000	1.000	1.005	1.035	1.106	1.203	1.262	1.242	1.100
10	1.000	1.000	1.000	1.002	1.023	1.094	1.219	1.222	1.210	1.200
12	1.000	1.000	1.001	1.013	1.015	1.070	1.221	1.378	1.392	1.200

$\alpha = 0.01, K = 0.1, / - /, A = 0.1(0.1)1.0$ ملخص $R(\gamma)$ (5) ملخصات المعرفة المختصة للثغر

$n \setminus k$	0.1	0.2	0.3	0.4	0.5	0.6	0.7	0.8	0.9	1.0
6	.717	.717	.713	.689	.646	.617	.617	.635	.65	.653
8	.717	.717	.716	.698	.647	.598	.593	.623	.657	.678
10	.717	.717	.717	.706	.655	.584	.561	.593	.649	.663
12	.717	.717	.717	.711	.666	.579	.541	.565	.633	.691

$\alpha = 0.01, K = 0.1, / - /, A = 0.1(0.1)1.0$ ملخص $R(\gamma)$ (6) ملخصات المعرفة المختصة للثغر

$n \setminus k$	0.1	0.2	0.3	0.4	0.5	0.6	0.7	0.8	0.9	1.0
6	.894	.894	.894	.845	.785	.748	.757	.784	.815	
8	.895	.895	.894	.846	.795	.754	.764	.791	.825	
10	.895	.895	.894	.875	.798	.703	.682	.738	.809	.853
12	.895	.895	.895	.874	.816	.696	.640	.695	.742	.850

$\alpha = 0.01, K = 0.1, / - /, A = 0.1(0.1)1.0$ ملخص $R(\gamma)$ (7) ملخصات المعرفة المختصة للثغر