

تحسين طريقة المقدر غير المتحيز ذي اقل تباين

م.م. الحان نهاده جمعة

المستخلص

ركّز هذا البحث على تحسين طريقة المقدر غير المتحيز ذي اقل تباين منتظم لدالة معولية النظام المتسلسل لتوزيع ويبيل ذي المعلمتين وذلك من اجل الوصول الى أفضل مقدر لدالة المعولية .

١- توزيع ويبيل The Weibull distribution

يُعدّ توزيع ويبيل احد التوزيعات المستمرة ومن اشهر عوائل توزيعات الفشل اشتقه العالم السويدي (Wallodi Weibull) عام (١٩٣٩) وقد بين بعض تطبيقات التوزيع فقد استخدم توزيع ويبيل لوصف التنوع في حالات الفشل وفي وصف فشل بعض الاجهزة الكهربائية كالصمام المفرغ [4] .

لقد كان لبروز هذا التوزيع وخاصة في الحرب العالمية الثانية وتطبيقاته الواسعة في حقل المعولية واختبارات الحياة محور اهتمام عدد من الباحثين في هذا المجال فذكروا خواصه ، وقدروا معالجه وتم اجراء ابحاث عديدة في مجال استخداماته ونشرت حوله الكثير من البحوث ، وذلك بالنظر لما يتمتع به هذا التوزيع من اهمية كبيرة من الناحيتين النظرية والتطبيقية ، فهو يمثل حالة عامة لعدد من التوزيعات .

ويمكن اشتقاق دالة هذا التوزيع من مفهوم معدل المخاطرة [1] ، اذ ان دالة المخاطرة لتوزيع Weibull عندما تكون معلمة الشكل (shape parameter) معلومة هي :

$$h_T(t) = \frac{\beta}{\theta} t^{\beta-1} \quad \beta, \theta > 0 \quad \dots\dots\dots(1)$$

وبما ان

$$f_T(t) = h_T(t) \exp\left\{-\int_0^t h_T(x) dx\right\}$$

حيث ان t متغير عشوائي يمثل الزمن لحدوث الفشل ومن المعادلتين اعلاه نحصل على دالة الكثافة الاحتمالية لتوزيع ويبيل ذي المعلمتين والتي هي :

$$f_T(t) = \frac{\beta}{\theta} t^{\beta-1} \exp\left\{-\frac{t^\beta}{\theta}\right\} \quad t \geq 0; \beta, \theta > 0 \quad \dots\dots\dots(2)$$

وتكون دالة التوزيع (التجميعية) للتوزيع كالاتي :

$$F_T(t) = 1 - \exp\left\{-\frac{t^\beta}{\theta}\right\} \quad \dots\dots\dots(3)$$

حيث ان :

$\beta > 0$ معلمة الشكل (shape parameter) أي تحدد شكل التوزيع .
 $\theta > 0$ معلمة القياس (scale parameter) واحياناً تسمى بمعدل الحياة (characteristic life) .

وكما تجدر الإشارة الى ان دالة المخاطرة تكون :

- ١- دالة متزايدة مع t عندما $\beta > 1$.
- ٢- دالة متناقصة مع t عندما $\beta < 1$.
- ٣- تكون ثابتة عندما $\beta = 1$.

ان توزيع ويبل يتحول الى التوزيع الاسي (Exponential distribution) عندما $\beta = 1$ ، وعندما $\beta = 2$ سيتحول توزيع ويبل الى توزيع يعرف بتوزيع رالي (Rayleigh distribution) ، وعندما $3 \leq \beta \leq 4$ فإن التوزيع سيقتررب من التوزيع الطبيعي (Normal distribution) [2] .

ان المتوسط والتباين لتوزيع ويبل معطى في الصيغة الآتية وعلى التوالي :

$$\text{Mean} = \theta^\beta \Gamma\left(1 + \frac{1}{\beta}\right) \quad \text{.....(4)}$$

$$\text{Variance} = \theta^\beta \left\{ \Gamma\left(1 + \frac{2}{\beta}\right) - [\Gamma\left(1 + \frac{1}{\beta}\right)]^2 \right\} \quad \text{.....(5)}$$

٢- مفهوم الموثوقية Reliability

الموثوقية عبارة عن مقياس لقابلية أو قدرة أي جزء من أجزاء نظام معين أو نظام ككل على العمل بصلاحية تامة دون توقف ، كما تُعرّف موثوقية الجهاز على إنها نوعية ذلك الجهاز [3] ، ولعل التعريف الاشمل للموثوقية هو احتمال الإنجاز لأي جزء من النظام خلال مدة زمنية معينة وتحت ظروف عمل خاصة ، . رياضياً إذا كانت الدالة $R(t)$ ترمز لموثوقية النظام عند الزمن t فإن:

$$R(t) = p(T > t) \quad , t \geq 0 \quad \text{..... (6)}$$

حيث إن T متغير عشوائي مستمر يمثل الزمن المتراكم لحياة النظام خلال تلك الفترة ولغرض الربط بين الدالة الاحتمالية ودالة الموثوقية نفرض إن زمن الحياة T للنظام يتوزع بحسب دالة التوزيع الاحتمالية $F(t)$ لما كان :

$$p(T > t) = 1 - p(T \leq t) \quad \text{.....(7)}$$

فإن :

$$R(t) = 1 - F(t) \quad \text{.....(8)}$$

حيث إن $F(t)$ تسمى دالة اللاموثوقية .

- ٣- تقدير الموثوقية بطريقة المقدر غير المتحيز ذي اقل تباين منتظم :

Estimation Reliability By UMVU Method

سيتم تقدير الموثوقية لتوزيع ويبل من خلال العلاقة بين التوزيع الاسي وتوزيع ويبل وبالشكل التالي :

المتغير العشوائي $Y = T^\beta$ يكون له توزيعاً اسياً بمعلمة قياس θ عندما T_n يتبع توزيع ويبل بمعلمة قياس θ ومعلمة شكل β عندئذ يكون :

$$\hat{\theta} = \frac{\sum_{i=1}^n Y_i}{n} = \bar{Y}$$

تمثل احصاءة كافية كاملة للمعلمة θ وطالما ان معلمة الشكل β معلومة عندئذ نستطيع ان نعبر عن دالة الموثوقية بالشكل الآتي :

$$P(Y > y) = P(Y > t^\beta) \quad \text{.....(9)}$$

عندها يمكن ان نجد المقدر غير المتحيز المنتظم ذو اقل تباين لدالة الموثوقية لتوزيع ويبل من خلال ايجاد المقدر غير المتحيز المنتظم ذي اقل تباين لدالة الموثوقية للتوزيع الاسي .

والخطوات الاتية توضح طريقة ايجاد المقدّر غير المتحيز المنتظم ذي أقل تباين لدالة المعولية للتوزيع الاسي ذي معلمة القياس θ [5].

يتم الحصول على (UMVUE) لدالة المعولية بالاعتماد على مبرهنتي (Rao-Blackwell , Lehman Scheffe) اذ يجب البحث عن UMVUE لاحتمال $P(T \geq t)$ وبافتراض ان $(T_1, T_2, \dots, T_n)$ تمثل اوقات الفشل العشوائية التي تتبع التوزيع الاسي ، ولنفرض ان لدينا دالة $u(t_1, t_2, \dots, t_n)$ بحيث ان :

$$u(t_1) = \begin{cases} 1 & t_1 \geq t \\ 0 & \text{Otherwise} \end{cases}$$

$$E[u(t_1)] = (1)p(T_1 \geq t) + (0)p(T_1 < t)$$

$$\therefore E[u(t_1)] = R_T(t; \theta)$$

وهكذا فإن $u(t_1)$ هو تقدير غير متحيز لـ $R(t)$ ولكون ان θ والمساوية الى $\bar{t}$ تمثل الاحصاء الكافية الكاملة (Complete Sufficient Statistic) للمعلمة θ ، عندئذ يمكن التعبير عن المقدّر (UMVUE) لدالة المعولية كما يأتي :

$$UMVUE \hat{R}(t) = E[u(t_1) / \theta] = \int f_{T_1}(t_1 / \theta) dt \quad \dots (10)$$

ومن اجل التوصل الى حساب الصيغة اعلاه لابد من اشتقاق التوزيع الشرطي ويتم ذلك من خلال تكوين عینتين مستقلتين ، العينة الاولى بحجم مفردة واحدة والتي هي $t = t_1$ ، والعينة الثانية التي حجمها $(n-1)$ مفردة والتي هي $(t_2, t_3, \dots, t_n)$ عندئذ فإن :

$$\bar{X} = \frac{\sum_{i=2}^n t_i}{n-1}$$

$$\therefore (n-1)\bar{X} + t_1 = n\bar{t} \quad \dots (11)$$

اذ ان

$$t_1 \approx \Gamma(1, \theta) \quad , \quad \bar{X} \approx \Gamma(n-1, \frac{\theta}{n-1})$$

وطالما ان t_1 مستقلة عن $\bar{X}$ ، نستطيع ايجاد التوزيع المشترك (Joint Distribution) لـ t_1 و $\bar{X}$ بالصيغة الاتية :

$$f(t_1, \bar{X}) = \frac{(n-1)^{n-1}}{\theta^n \Gamma(n-1)} \bar{X}^{n-2} \exp\left\{-\frac{1}{\theta}[(n-1)\bar{X} + t_1]\right\} \quad \dots (12)$$

نستطيع ايضاً ايجاد التوزيع المشترك لـ t_1 و $\hat{\theta}$ علماً ان $\hat{\theta} = \frac{t_1}{n-1}$ ،

$$f(t_1, \hat{\theta}; \theta) = \frac{n(n-1)^{n-2}}{\theta^n \Gamma(n-1)} \left[\frac{n\theta}{n-1} - \frac{t_1}{n-1} \right] \exp\left\{-\frac{n\theta}{\theta}\right\} \quad 0 < t_1 < n\hat{\theta} \quad \dots (13)$$

اذ ان :

$$\hat{\theta} \approx \Gamma(n, \frac{\theta}{n})$$

وان التوزيع الشرطي يكون بالشكل الاتي :

$$g(\bar{t} / \theta) = \frac{(n/\theta)^n \bar{t}^{n-1} \exp\{-\frac{n\bar{t}}{\theta}\}}{\int_0^\infty (n/\theta)^n \bar{t}^{n-1} \exp\{-\frac{n\bar{t}}{\theta}\} d\bar{t}} \quad t > 0 \quad \dots (14)$$

$$\therefore f(t_1 / \hat{\theta}) = \frac{f(t_1, \hat{\theta}; \theta)}{g(\bar{t} / \theta)} = \frac{(n/\hat{\theta})^n t_1^{n-2}}{\int_0^\infty (n/\hat{\theta})^n t_1^{n-2} dt_1} \quad 0 < t_1 < n\bar{t}$$

وهكذا يمكن ايجاد UMVUE لدالة المعولية الواردة في المعادلة (10) كما يأتي :

$$\hat{R}_T(t) = \left(\frac{n-1}{nt} \int_0^t \left(1 - \frac{t_1}{nt} \right)^{n-2} dt \right) \quad t < \frac{1}{n} \bar{t}$$

$$\therefore \hat{R}(t) = \left(1 - \frac{nt}{\bar{t}} \right)^{n-1} \quad \dots\dots\dots(15)$$

لذلك يكون تقدير دالة المعولية $R(t^\beta)$ لتوزيع ويبيل عندما تكون معلمة الشكل β معلومة تكون بالشكل الاتي [5]:

$$\hat{R}(t^\beta) = \left(1 - \frac{t^\beta}{\sum_{i=1}^n t_i^\beta} \right)^{n-1} \quad t^\beta < \sum_{i=1}^n t_i^\beta \quad \dots\dots\dots(16)$$

اما تقدير معولية النظام المتسلسل عند وجود k من المركبات المستقلة والمربوطة على التوالي فتكون بالشكل الاتي [6]:

$$\hat{R}_{system}(t^\beta) = \prod_{i=1}^k \left(1 - \frac{t^\beta}{\sum_{j=1}^{n_i} t_{ij}^\beta} \right)^{n_i-1} \quad \dots\dots\dots(17)$$

٤- تقدير المعولية بطريقة المقدر غير المتحيز ذي اقل تباين المحسنة :

Estimation Reliability By Improvement M.V.U.E. Method [7]

بالاعتماد على طريقة المقدر غير المتحيز ذو اقل تباين منظم فقد تم ايجاد مقدر افضل من المقدر غير المتحيز ذي اقل تباين باستخدام دالة خسارة الخطأ التربيعية ولايضاح هذه الطريقة نتبع الخطوات الاتية :
ليكن T_{ij} متغير عشوائي يمثل وقت الفشل .
حيث ان :

i يمثل عدد المركبات ، j يمثل حجوم العينات .

المسألة هي تقدير معولية النظام عند الزمن t_0 حيث ان

$$R_s(t_0) = \prod_{i=1}^k \prod_{j=1}^{n_i} p_k \{T_{ij} \geq t_0\} = \prod_{i=1}^k \prod_{j=1}^{n_i} \exp\left\{-\frac{t_0}{\theta_i}\right\}$$

$$= \exp\left\{-\sum_{i=1}^k \sum_{j=1}^{n_i} n_i t_0^{\beta} \theta_i^{-1}\right\}$$

$$= \exp\{-\gamma(\theta)\} \quad \dots\dots\dots(18)$$

نعرف $Y_i \equiv \sum_{j=1}^{n_i} t_{ij}^\beta$ ، حيث ان y_i يتوزع توزيع كاما بمعلمتين (n_i, θ_i) ، ان دالة الكثافة الاحتمالية $f(y_i)$ لتوزيع كاما تكون بالشكل الاتي :

$$f(y_i) = \frac{1}{\Gamma n_i} \frac{1}{\theta_i^{n_i}} y_i^{n_i-1} \exp\left\{-\frac{y_i}{\theta_i}\right\} \quad i=1,2,3,\dots,k \quad \dots\dots\dots(19)$$

بما ان الوسط الحسابي الى Y_i بالشكل الاتي :

$$E(y_i) = \int_0^\infty y_i f_1(y_i) dy_i$$

$$= \int_0^\infty y_i \frac{1}{\Gamma n_i} \frac{1}{\theta_i^{n_i}} y_i^{n_i-1} \exp\left\{-\frac{y_i}{\theta_i}\right\} dy_i$$

$$= \frac{1}{\Gamma n_i} \frac{1}{\theta_i^{n_i}} \int_0^\infty y_i^{n_i} \exp\left\{-\frac{y_i}{\theta_i}\right\} dy_i$$

let $x_i = \frac{y_i}{\theta_i} \Rightarrow y_i = x_i \theta_i \Rightarrow dy_i = \theta_i dx_i$

$$E(y_i) = \frac{\theta_i}{\Gamma n_i} \int_0^\infty (x \theta_i)^{n_i} \theta_i e^{-x} dx_i$$

$$E(y_i) = \frac{\theta_i^{n_i+1} \Gamma(n_i+1)}{\Gamma n_i}$$

$$\therefore E(y_i) = n_i \theta_i \quad \dots\dots\dots(20)$$

ولذلك فان :

$$E(y_i^{-1}) = \int_0^\infty y_i^{-1} f(y_i) dy_i$$

$$= \int_0^\infty y_i^{-1} \frac{1}{\Gamma n_i} \frac{1}{\theta_i^{n_i}} y_i^{n_i-1} \exp\left\{-\frac{y_i}{\theta_i}\right\} dy_i$$

$$= \frac{1}{\Gamma n_i} \frac{1}{\theta_i^{n_i}} \int_0^\infty y_i^{n_i-2} \exp\left\{-\frac{y_i}{\theta_i}\right\} dy_i$$

$$\begin{aligned} \text{let } x_i = \frac{y_i}{\theta_i} &\Rightarrow y_i = x_i \theta_i \Rightarrow dy_i = \theta_i dx_i \\ E(y_i^{-1}) &= \frac{1}{\theta_i} \int_0^\infty (x \theta_i)^{n_i-2} \theta_i e^{-x} dx_i \\ &= \frac{\Gamma(n_i-1)}{\Gamma(n_i-1)} = 1 \\ \therefore E(y_i^{-1}) &= \frac{1}{\theta_i}, n_i \geq 2 \end{aligned} \quad \dots\dots\dots(21)$$

بالنتيجة سيكون

$$\frac{n_i-1}{y_i} = \frac{n_i-1}{\sum_{j=1}^{n_i} t_{ij} \sum_{j=1}^{n_i} t_{ij}^\beta}$$

هو مقدر غير متحيز الى θ_i^{-1} هذا يعني ان :

$$\hat{\theta}_i = \frac{y_i}{n_i-1} = \frac{\sum_{j=1}^{n_i} t_{ij}^\beta}{n_i-1} \quad n_i \geq 2, j=1,2,\dots, n_i; i=1,2,\dots, k \quad \dots\dots(22)$$

حيث ان :

k تمثل عدد المركبات .

n_i تمثل حجوم العينات .

فأن المقدر غير المتحيز ذي اقل تباين الى $\gamma_k(\theta)$ يكون بالشكل الاتي :

$$\zeta^0(Y) = \sum_{i=1}^k n_i \frac{t_0^\beta}{Y_i} = \sum_{i=1}^k a_i Y_i^{-1} \quad \dots\dots\dots(23)$$

حيث ان :

$\zeta^0(Y)$ هو مقدر غير متحيز ذو اقل تباين لـ $\gamma(\theta)$.

$$a_i = n_i(n_i-1)t_0^\beta$$

$$Y_i = \sum_{j=1}^{n_i} T_{ij}^\beta$$

لذلك فإن تقدير دالة معولية النظام المتسلسل يكون بالشكل الاتي :

$$\begin{aligned} \hat{R}_{S1}(t_0) &= \exp\{-\zeta_k^0(Y)\} \\ &= \exp\{-\sum_{i=1}^k a_i Y_i^{-1}\} \end{aligned} \quad \dots\dots\dots(24)$$

ثم نجد التوقع لـ $\prod_{i=1}^k Y_i^{-1/k}$ و $\prod_{i=1}^k Y_i^{-2/k}$ والتي تفيدنا في برهان المبرهنة التي سنعرضها لاحقاً

$$\begin{aligned} E\{\prod_{i=1}^k Y_i^{-1/k}\} &= \int_0^\infty \prod_{i=1}^k Y_i^{-1/k} f(Y_i) dY_i \\ &= \int_0^\infty \prod_{i=1}^k Y_i^{-1/k} \frac{1}{Y_i^{n_i-1}} \exp\{-\frac{Y_i}{\theta_i}\} dY_i \\ \text{let } z_i = \frac{Y_i}{\theta_i} &\Rightarrow Y_i = z_i \theta_i \Rightarrow dY_i = \theta_i dz_i \\ E\{\prod_{i=1}^k Y_i^{-1/k}\} &= \int_0^\infty \prod_{i=1}^k (z_i \theta_i)^{-1/k} \frac{\Gamma(n_i)}{\Gamma(n_i-1)} (z_i \theta_i)^{n_i-1} \theta_i \exp\{-z_i\} dz_i \\ &= \prod_{i=1}^k \theta_i^{-1/k} \prod_{i=1}^k \frac{\Gamma(n_i)}{\Gamma(n_i-1)} \int_0^\infty z_i^{n_i-1} \exp\{-z_i\} dz_i \\ E\{\prod_{i=1}^k Y_i^{-1/k}\} &= \prod_{i=1}^k \theta_i^{-1/k} \prod_{i=1}^k m_{i,-1/k} \end{aligned}$$

حيث ان :

$$Y_i \approx \Gamma(n_i, 1) \text{ عندما } Y_i \downarrow \frac{1}{k} \text{ هو العزم } m_{i,-1/k}$$

حيث ان :

$$E\{\prod_{i=1}^k Y_i^{-2/k}\} = \prod_{i=1}^k \theta_i^{-2/k} \rho_{-2/k} \quad \rho_{-1/k} = \prod_{i=1}^k m_{i,-1/k}$$

وبنفس الطريقة نجد التوقع لـ $\prod_{i=1}^k Y_i^{-2/k}$ أي ان

$$\dots\dots\dots(25)$$

المبرهنة الاتية تعطينا مقدر جديد لـ $\gamma(\theta)$ يكون افضل من المقدر $\zeta^0(Y)$ باستخدام معدل مربع الخطأ وتنص هذه المبرهنة على مبرهنة (٢-٢) :

ليكن $\zeta(Y)$ مقدر الى $\gamma(\theta)$ بالشكل الاتي :

$$\zeta(Y) = \zeta^0(Y) + b \prod_{i=1}^k Y_i^{-1/K} \dots\dots\dots (26)$$

فإن $\zeta(Y)$ هو مقدر افضل من $\zeta^0(Y)$ الى $\gamma(\theta)$ تحت دالة خسارة مربع الخطأ
 عندما $k \geq 2$ اذا تحقق احد الشروط الاتية :

- 1- If $d_i > 0, \forall i=1,2,3,\dots,k$ and $0 < b < \frac{d_i}{2k} \theta_i^{-1/k}$ (1)
- 2- If $d_i < 0, \forall i=1,2,3,\dots,k$ and $\frac{d_i}{2k} \theta_i^{-1/k} < b < 0$
- 3- If any $d_i \neq 0$ for some i .

حيث ان :

$$d_i = n_i t_0^\beta - a_i r_{-(1+1/k), -1/k}$$

$$d_{(1)} = \min_i \{d_i\}$$

$$d_{(k)} = \max_i \{d_i\}$$

البرهان :

ليكن

$$\Delta[\gamma(\theta)] = R[\gamma(\theta), \zeta(Y)] - R[\gamma(\theta), \zeta^0(Y)]$$

هو الفرق بين معدل مربع الخطأ ، حيث ان :

$$R[\gamma(\theta), \zeta^0(Y)] = E\{L[\gamma(\theta), \zeta^0(Y)]\}$$

وباستخدام تعريف معدل مربع الخطأ نحصل على :

$$\Delta[\gamma(\theta)] = E\left[\left(\sum_{i=1}^k a_i Y_i^{-1/K} \gamma(\theta)\right)^2\right] - E\left[\left(\sum_{i=1}^k a_i Y_i^{-1/K} \zeta^0(Y)\right)^2\right] + b^2 \prod_{i=1}^k Y_i^{-2/K}$$

بالتعويض عن كل $\gamma(\theta)$ من $\zeta(Y)$ نحصل على :

$$-2 \sum_{i=1}^k n_i t_0^\beta \theta_i^{-1} \sum_{i=1}^k a_i Y_i^{-1/K} \zeta^0(Y) - 2b \prod_{i=1}^k Y_i^{-1/K} \sum_{i=1}^k n_i t_0^\beta \theta_i^{-1}$$

$$\Delta[\gamma(\theta)] = E\left[\frac{-(\sum_{i=1}^k a_i Y_i^{-1/K})^2 + 2 \sum_{i=1}^k n_i t_0^\beta \theta_i^{-1} \sum_{i=1}^k a_i Y_i^{-1/K}}{2b \prod_{i=1}^k Y_i^{-1/K} \sum_{i=1}^k a_i Y_i^{-1/K} + b^2 \prod_{i=1}^k Y_i^{-2/K}} - 2b \prod_{i=1}^k Y_i^{-1/K} \sum_{i=1}^k n_i t_0^\beta \theta_i^{-1}\right]$$

$$\Delta[\gamma(\theta)] = b^2 E\left[\left(\prod_{i=1}^k Y_i^{-1/K}\right)^2\right] - 2b E\left[\left(\prod_{i=1}^k Y_i^{-1/K}\right) \sum_{i=1}^k n_i t_0^\beta \theta_i^{-1}\right]$$

وبالتعويض عن التوقعات $E\left[\left(\prod_{i=1}^k Y_i^{-1/K}\right)^2\right]$ و $E\left[\left(\prod_{i=1}^k Y_i^{-1/K}\right) \sum_{i=1}^k n_i t_0^\beta \theta_i^{-1}\right]$ في (24) نحصل على :

$$\Delta[\gamma(\theta)] = b^2 \rho_{-2/K} \left(\prod_{i=1}^k \theta_i^{-2/K}\right) - 2b \gamma(\theta) \rho_{-1/K} \left(\prod_{i=1}^k \theta_i^{-1/K}\right) \sum_{i=1}^k n_i t_0^\beta \theta_i^{-1}$$

$$+ 2b \rho_{-1/K} \left(\prod_{i=1}^k \theta_i^{-1/K}\right) \sum_{i=1}^k a_i \theta_i^{-1} r_{-(1+1/k), -1/k}$$

وعند استخراج عامل مشترك من الحدين الثاني والثالث نحصل على :

$$\Delta[\gamma(\theta)] = b^2 \rho_{-2/k} \left(\prod_{i=1}^k \theta_i^{-2/k} \right) - 2b \rho_{-1/k} \left(\prod_{i=1}^k \theta_i^{-1/k} \right) \left\{ \sum_{i=1}^k \theta_i^{-1} [n t_0^\beta - a_i r_{-(1+1/k), -1/k}] \right\}$$

الان نفرض ان :

$$d_i = n t_0^\beta - a_i r_{-(1+1/k), -1/k}$$

$$\therefore \Delta[\gamma(\theta)] = b^2 \rho_{-2/k} \left(\prod_{i=1}^k \theta_i^{-2/k} \right) - 2b \rho_{-1/k} \left(\prod_{i=1}^k \theta_i^{-1/k} \right) \sum_{i=1}^k \theta_i^{-1} d_i$$

١- If $d_i > 0 \quad \forall i$ then :

$$\Delta[\gamma(\theta)] \leq b^2 \rho_{-2/k} \left(\prod_{i=1}^k \theta_i^{-2/k} \right) - 2b \rho_{-1/k} \left(\prod_{i=1}^k \theta_i^{-1/k} \right) \sum_{i=1}^k \theta_i^{-1} d_{(1)}$$

وباستخراج عامل مشترك نحصل على :

$$\Delta[\gamma(\theta)] \leq b \left(\prod_{i=1}^k \theta_i^{-2/k} \right) \left\{ b \rho_{-2/k} - 2 \rho_{-1/k} d_{(1)} \frac{\sum_{i=1}^k \theta_i^{-1}}{\left(\prod_{i=1}^k \theta_i^{-1/k} \right)} \right\}$$

وباستخدام النتيجة الآتية :

لكل قيم $i = 1, 2, 3, \dots, k$ حيث $i = 1, 2, 3, \dots, k$ فإن :

$$\frac{\prod_{i=1}^k \theta_i^{-1/k}}{\sum_{i=1}^k \theta_i^{-1}} \leq 1$$

نحصل على :

$$\Delta[\gamma(\theta)] \leq b \left(\prod_{i=1}^k \theta_i^{-2/k} \right) \{ b \rho_{-2/k} - 2k \rho_{-1/k} d_{(1)} \}$$

نستنتج من ذلك ان

$$\Delta[\gamma(\theta)] < 0, \text{ if } 0 < b < \frac{2k \rho_{-1/k}^{(1)}}{\rho_{-2/k}}$$

٢- If $d_i < 0 \quad \forall i$ then :

$$\Delta[\gamma(\theta)] \leq b^2 \rho_{-2/k} \left(\prod_{i=1}^k \theta_i^{-2/k} \right) - 2b \rho_{-1/k} \left(\prod_{i=1}^k \theta_i^{-1/k} \right) \sum_{i=1}^k \theta_i^{-1} d_{(k)}$$

وكذلك باستخراج عامل مشترك نحصل على :

$$\Delta[\gamma(\theta)] \leq b \left(\prod_{i=1}^k \theta_i^{-2/k} \right) \left\{ b \rho_{-2/k} - 2 \rho_{-1/k} d_{(k)} \frac{\sum_{i=1}^k \theta_i^{-1}}{\left(\prod_{i=1}^k \theta_i^{-1/k} \right)} \right\}$$

وباستخدام النتيجة السابقة نفسها نحصل على :

$$\Delta[\gamma(\theta)] \leq b \left(\prod_{i=1}^k \theta_i^{-2/k} \right) \{ b \rho_{-2/k} - 2k \rho_{-1/k} d_{(k)} \}$$

نستنتج من ذلك

$$\Delta[\gamma(\theta)] < 0, \text{ if } \frac{2k \rho_{-1/k}^{(k)}}{\rho_{-2/k}} < b < 0$$

وبذلك يكون المقدر الأفضل لدالة معولية النظام المتسلسل باستخدام طريقة المقدر غير المتحيز ذي اقل تباين المحسنة (IMVUE) بالشكل الآتي :

$$\hat{R}_{S_2}(t_0) = \exp\{-\zeta(Y)\} \dots\dots\dots(27)$$

المصادر References

المصادر العربية**Arabic References**

- [1] العلي ، عذراء رضا عبد الكريم (١٩٩٩) ، "بعض مقدرات الاختبار الاولي لمعالم ودالة المعولية لتوزيع Weibull" ، رسالة ماجستير ، كلية التربية/ابن الهيثم - جامعة بغداد .
- [2] البياتي ، حسام نجم عبود (٢٠٠٢) ، "مقارنة طرائق انموذج ويبل للفشل باستخدام المحاكاة" ، اطروحة دكتوراه ، كلية الادارة والاقتصاد - جامعة بغداد .
- [3] العبيدي ، نادية جعفر فزع (٢٠٠٤) ، "مقارنة تجريبية بين مقدرات M.L. & Bayes لتوزيع كاما العام" ، رسالة ماجستير ، كلية العلوم - الجامعة المستنصرية .

المصادر الاجنبية**Foreign References**

- [4] Weibull , W. (1939) , "A Statistical theory of the strength of materials" , Ingeniors Vetenskaps Akademiens Handlinger , No. 151 , Generalstabens Litografiska Anstalts , Furiag , Stocholm , Sweden .
- [5] Richard , E. B. Scheuer , E. M. and Madansky , A. (1968) , "Statistical Estimation procedures for the (Burn-In) process" , Technometrics , Vol. 10 , No. 1 , P. 51 .
- [6] Sinha , S. K. and Kale , B. K. (1980) , "Life testing and Reliability Estimation" , Wiley Eastern Limited .
- [7] Dey , Dipak K. & Jaisingh , Lioyd R. (1988) , "Estimation of system Reliability for Independent Series Components with Weibull life Distributions" , IEEE Transaction on Reliability , Vol.37 , No.4 , pp. 401-405 .