

# مقدار بيز لدالة المعلوية لأنموذج باريتو للفشل من النوع الأول

الباحث ستار محمد صالح

أ. صباح هادي  
جامعة بغداد- كلية الادارة والاقتصاد  
قسم الاحصاء

## 1. المستخلص ABSTRACT

In this paper an estimator of reliability function for the pareto dist. Of the first kind has been derived and then a simulation approach by Monte-Carlo method was made to compare the Bayes estimator of reliability function and the maximum likelihood estimator for this function. It has been found that the Bayes. estimator was better than maximum likelihood estimator for all sample sizes using Integral mean square error(IMSE).

## 2. المقدمة Introduction

يرجع توزيع باريتو الى عالم الاقتصاد (Vilfredo Pareto) حيث وضع اساس هذا التوزيع في علم الاقتصاد من خلال دراسة توزيع الدخول (Incomes). عندما تكون الدخول متباينة حول معلوم موجب مثل K.

ان معلوية أنموذج باريتو للفشل تنشأ ك الخليط من التوزيعات الاسية، وان هذا الخليط يمتلك دالة مخاطرة (Hazard Function) متناظرة مع الزمن وعلى هذا الاساس فان معلوية أنموذج باريتو للفشل لها تطبيقات متنوعة عند دراسة معلوية الانظمة المختلفة [3].

## 3. الهدف من البحث Purpose of research

يهدف هذا البحث في جانبه النظري الى اشتغال مقدر بيز لدالة المعلوية لتوزيع باريتو من النوع الاول (Pareto dist. Of the first kind)، ثم اجراء مقارنة بين هذا المقدر ومقدر الامكان الاعظم وذلك بتوظيف اسلوب المحاكاة بطريقة Monte-Carlo لغرض التوصل الى افضل طريقة لتقدير هذه الدالة.

## 4. الجانب النظري Theoretical Part

### 1.4 توزيع باريتو من النوع الاول: Pareto dist. Of the first kind

ان دالة الكثافة الاحتمالية (p.d.f.) لتوزيع باريتو من النوع الاول واحيانا يسمى العام او التقليدي وايضا يسمى النوع الاوربي[2]، هي بحسب الصيغة الآتية:

$$f(x, \alpha, k) = \begin{cases} \frac{\alpha k^\alpha}{x^{\alpha-1}} & , x \geq k \\ 0 & \text{otherwise} \end{cases} \dots . (1)$$

حيث ان  $\alpha > 0$  تمثل معلمة الشكل (Shape Parameter) وان  $k > 0$  هي معلمة القياس .(Shape Parameter) وتكون دالة المعرفة لهذا التوزيع هي:

**2.4 مقدر الامكان الاعظم لدالة المعلوّمة للتوزيع باريتو من النوع الاول [3]:**  
 ان طريقة الامكان الاعظم هي من الطرائق التقليدية في التقدير وتعتمد على افتراض مفاده ان المعلمة المطلوب تقديرها هي كمية ثابتة. وتعد هذه الطريقة ذات خصائص جيدة من اهمها خاصية الثبات.  
 يمكن تعريف التقدير بهذه الطريقة على انه قيم المعلمتين التي تجعل دالة الامكان للمشاهدات في نهايتها العظمى.

لتكن  $(X_1, X_2, \dots, X_n)$  عينة عشوائية بحجم  $n$  مسحوبة من مجتمع تتوزع مفرداته بحسب دالة الكثافة الاحتمالية لتوزيع باريتو من النوع الأول ذو المعلمتين  $(\alpha, k)$ .  
ان دالة الامكان للمشاهدات هي:

$$L(x_1, x_2, \dots, x_n; \alpha, k) = \prod_{i=1}^n \frac{\alpha k^\alpha}{x_i^{\alpha+1}}$$

$$= \frac{a^n k^{na}}{(\prod_{i=l}^n x_i)^{\alpha+1}}$$

$$\Rightarrow \ln L = n \ln a + n \alpha \ln k - (a+1) \sum_{i=1}^n \ln x_i \quad \dots (3)$$

وبالاشتقاق الجزئي للمعادلة (3) بالنسبة لـ  $a, k$  نحصل على معادلتي الامكان :

$$\frac{\partial \ln L}{\partial \alpha} = \frac{n}{\alpha} + n \ln k - \sum_{i=1}^n \ln x_i \quad \dots (4)$$

$$\frac{\partial \ln L}{\partial k} = \frac{n_a}{k} \quad \dots (5)$$



بمساواة المعادلة (4) بالصفر نجد ان :

$$\hat{\alpha}_{ML} = \frac{n}{\sum_{i=1}^n \ln\left(\frac{x_i}{k}\right)} \dots (6)$$

بالنسبة للمعادلة (5) فانه لا يمكن حلها بالطريقة الاعتيادية لأن الدالة  $\ln L$  تكون غير محدودة بالنسبة لـ  $k$  ، حيث أنها متزايدة وبما أن  $k$  هي الحد الأدنى للمتغير العشوائي  $X$  فان  $\ln L$  يمكن تعظيمها تحت شرط القيد:

$$\hat{k} \leq \min_i X_i \dots (7)$$

من المتباينة (7) نجد ان قيمة  $\hat{k}$  التي تجعل دالة الامكان في نهايتها العظمى هي:

$$\hat{k} = \min_i X_i = x_{(1)} \dots (8)$$

حيث  $x_{(1)}$  هي اصغر قيمة في العينة المشاهدة وبما ان مقدرات الامكان الاعظم تتصف بخاصية الثبات فان:

$$\hat{R}_{ML}(t) = \left( \frac{\hat{k}_{ML}}{t} \right)^{\hat{\alpha}_{ML}} \dots (9)$$

### 3.4 طريقة بيز: Bayes Method

في هذه الطريقة نفترض ان المعلمتين  $\alpha, k$  هي متغيرات عشوائية وهناك دالة خسارة والمطلوب الحصول على مقدر دالة المعلمية الذي يجعل الخسارة المتوقعة في نهايتها الصغرى.

حسب اسلوب الباحث (Jeffry) فان الدالة الاحتمالية الاولية غير المعلوماتية لكل من  $\alpha, k$  هي:

$$J_1(\alpha) \propto \frac{1}{\alpha}, J_2(k) \propto \frac{1}{k} \dots (10)$$

وعلى هذا الاساس فان الدالة الاحتمالية الاولية المشتركة للمعلمتين العشوائيتين المستقلتين  $\alpha, k$  هي:

$$J(\alpha, k) \propto \frac{1}{\alpha k} \dots (11)$$

وباستخدام صيغة بيز (Bayes formula) فان دالة الكثافة الاحتمالية اللاحقة المشتركة لـ  $\alpha, k$  هي:

$$h((\alpha, k | x_1, \dots, x_n)) \propto \alpha^{n-1} k^{na-1} \exp\left[-(\alpha+1) \sum_{i=1}^n \ln x_i\right]$$

$$\Rightarrow h((\alpha, k | x_1, \dots, x_n)) = C \alpha^{n-1} k^{na-1} \exp\left[-(\alpha+1) \sum_{i=1}^n \ln x_i\right] \dots (12)$$



اذ ان  $C$  هو ثابت التناسب الذي يمثل مقلوب دالة الكثافة الحدية  $F(x_1, x_2, \dots, x_n)$  اي ان:

$$C^{-1} = \int_0^{\infty} \int_0^{x(1)} \alpha^{n-1} k^{n\alpha-1} \exp \left[ -(\alpha+1) \sum_{i=1}^n \ln x_i \right] dk d\alpha$$

$$\Rightarrow C^{-1} = \frac{\exp(-\sum_{i=1}^n \ln x_i)}{n} \cdot \frac{\Gamma(n-1)}{\left[ \sum_{i=1}^n \ln \left( x_i / x_{(1)} \right) \right]^{n-1}} \dots (13)$$

وبفرض دالة خسارة تربيعية متاحة فان مقدار بيز لدالة المعلوية هو التوقع اللاحق لهذه الدالة:

$$\begin{aligned} \hat{R}_B(t) &= E[R(t)|x_1, \dots, x_n] \\ &= \int_0^{\infty} \int_0^{x(1)} R(t) h(a, k|x_1, \dots, x_n) dk da \\ &= \frac{n}{n+1} \left[ \frac{1}{\ln \left[ \frac{t}{x_{(1)}} \right]} \right]^{n-1} \\ \Rightarrow \hat{R}_B(t) &= \frac{n}{n+1} \left[ \frac{1}{1 + \frac{\hat{\alpha}_{ML}}{n} \ln \left( \frac{t}{x_{(1)}} \right)} \right]^{n-1} \dots (14) \end{aligned}$$

حيث ان  $\hat{\alpha}_{ML}$  هو مقدار الامكان الاعظم للمعلمة  $\alpha$

$$\hat{\alpha}_{ML} = \frac{n}{\sum_{i=1}^n \ln \left( x_i / x_{(1)} \right)}$$



## 5. الجانب التجاري: Experimental Part

في هذا الجانب سنقوم بوصف مراحل تجارب المحاكاة  
المرحلة الأولى:

1- اختيار القيم الافتراضية للمعلمتين  $k$ ,  $\alpha$  ولتكن

$$K=1,1.5 \quad , \quad \alpha=1,2.7$$

وعليه فان هنالك اربعة تجارب للمحاكاة

2 - حجم العينات الافتراضية  $n = 10, 30, 50, 100$

وان تكرار كل تجربة هو  $L=1000$

المرحلة الثانية:

توليد بيانات وفق توزيع باريتو من النوع الاول باستخدام دالة الكثافة التجمعية (c.d.f) ولتكن  $F(x)$

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

افرض المتغير العشوائي  $U$  يتوزع توزيعا مستمرا على الفترة  $(0,1)$  فان:

$$u = 1 - \left(\frac{k}{x}\right)^{\alpha}$$

$$\Rightarrow x = k(1-u)^{-1/\alpha} \quad \dots (15)$$

ان المتغير العشوائي  $U$  يتم تولیده باستخدام الحاسبة الالكترونية وفق الصيغة

المرحلة الثالثة

تقدير دالة المعلولة لانموذج باريتو للفشل بالمعلمتين  $(\alpha, k)$  حسب المعادلين (9) و(14).

المرحلة الرابعة

المقارنة بين طريفي التقدير باستخدام المقياس الاحصائي متوازن مربعات الخطأ التكاملي

$$IMSE \left( \hat{R}(t) \right) = \frac{1}{L} \sum_{i=1}^L \left[ \frac{1}{n_i} \sum_{j=1}^{n_t} \left( \hat{R}_i(t_j) - R(t_j) \right)^2 \right]$$

$$\Rightarrow IMSE \left( \hat{R}(t) \right) = \frac{1}{n_t} \sum_{j=1}^{n_t} MSE \left( \hat{R}_i(t_j) \right) \quad \dots (16)$$

حيث ان  $L$  حدود المتغير  $t$ ,  $i=1,2,\dots$  من الحد الادنى الى الحد الاعلى و  $n_t$  عدد مكررات التجربة.



## 6. الاستنتاجات والتوصيات : Conclusions & Recommendations

1. بالرجوع الى الجدول في الملحق اظهرت تقدیرات دالة المعلوية باستخدام طريقة بيز متوسط مربعات الخطأ التکاملی (IMSE) اکفا من متوسط مربعات الخطأ التکاملی (IMSE) باستخدام طريقة الامكان الاعظم ولکافیة حجم العینة.
2. اظهرت النتائج ان قيم (IMSE) تتناقص بزيادة حجم العینة وكذلك يحصل تقارب بين المقدرين وهذا يتتطابق مع النظرية الاحصائية.
3. يوصي الباحثان باعتماد طريقة بيز لتقدير دالة المعلوية لتوزيع باريتو من النوع الاول.
4. يوصي الباحثان بإجراء بحوث بنفس الاتجاه تخص نماذج باريتو للفشل من النوع الثاني وكذلك النوع الثالث.

## 7. المصادر : references

1. Hodge, B. C. (1997): Estimation Pareto's constant and Gini Coefficient of the pareto dist., a thesis in statistics, university of Nevada, Las Vegas.
2. Rytgaard, M. (1990): Estimation in Pareto dosta> Astin, Bulletin, Vol. 20, No. 2 pp. 201-216.
3. Sarhan A. M. (2003): Estimation of parameters in Pareto model in the presence of masked data, Reliability Engineering & system safety, Vol. 82, pp. 75-83.

الملحق  
الجدول الآتي يبين متوسط مربعات الخطأ التکامل (IMSE) لتقدير دالة المعلوية لجميع التجارب.

Model	n	ML	Bayes	Best
I $\alpha=1$ $k=1$	10	0.010879	0.008733	Bayes
	30	0.0103115	0.002885	Bayes
	50	0.001952	0.001876	Bayes
	100	0.000935	0.000920	Bayes
II $\alpha=1$ $k=1.5$	10	0.016453	0.011344	Bayes
	30	0.004086	0.003608	Bayes
	50	0.002479	0.002303	Bayes
	100	0.001160	0.001179	ML
III $\alpha=2.7$ $k=1$	10	0.005433	0.005049	Bayes
	30	0.001484	0.001467	Bayes
	50	0.000930	0.000932	ML
	100	0.000443	0.000446	ML
IV $\alpha=2.7$ $k=1.5$	10	0.10978	0.008671	Bayes
	30	0.003007	0.002783	Bayes
	50	0.001871	0.001796	Bayes
	100	0.000891	0.000876	Bayes