Evaluating Police Administration Performance Using Data Envelopment Analysis

Tien-Chin Wang^{1,*}, Bi-Chao Lee^{1,2}

¹Dept. of International Business, National Kaohsiung University of Applied Sciences, Kaohsiung, Taiwan

²Kaohsiung City Police Department, Kaohsiung, Taiwan

Email address:

tcwang@kuas.edu.tw (Tien-Chin Wang), 1103405113@gm.kuas.edu.tw (Bi-Chao Lee)

*Corresponding author

To cite this article:

Tien-Chin Wang, Bi-Chao Lee. Evaluating Police Administration Performance Using Data Envelopment Analysis. *Science Innovation*. Vol. 5, No. 4, 2017, pp. 194-201. doi: 10.11648/j.si.20170504.11

Received: March 30, 2017; **Accepted:** April 22, 2017; **Published:** May 4, 2017

Abstract: Police work contains many aspects, each of which was held to specific performance standards. Past literature has investigated individual cases and made selective comparisons, yet is lacking in overall work analyses. Police authorities must be able to assess the work performances of each police station to ensure the balance of investments and returns while investigating overall work performance, rather than solely looking at individual cases. This study used objective analysis to evaluate the 2014 work performances of Kaohsiung City Police Department police stations (Taiwan) in 00 Precinct in order to determine the quality of work performed so that the heads of each unit can improve any insufficiencies in accordance with objectives and improve the competitiveness of police work. The Data Envelopment Analysis (DEA) was used to arrange these indicators according to 00 Precinct's police stations (DMU) relative work performance. Nine police stations (A-I) and seven indicators were included in this study to assess the work performances of each station. The population in the area of jurisdiction were used to a baseline for normalization of indicators. The results indicated that among the nine police stations, H, F, E and I stations had the better relative performance in the 00 Precinct that analyzed by Deap version 2.1. If the performance management system (PBM) still be used for Performance Evaluation in police organization to set performance goals. This proposal can be made a number of assessment criteria to scheduling the degree of complexity of the police stations, than to order the stations of the set target value should be reached so that units performance measurement benchmarks and more realistically.

Keywords: Police-to-Population Ratio, Performance Evaluation, Delphi, Data Envelopment Analysis (DEA)

以DEA評估警政績效之研究

王天津^{1*}, 李碧昭^{1, 2}

¹高雄應用科技大學國企系, 高雄市, 台灣

²高雄市政府警察局, 高雄市, 台灣

邮箱

tcwang@kuas.edu.tw (王天津), 1103405113@gm.kuas.edu.tw (李碧昭)

摘要:警察工作績效要求很多, 因應治安需要執行各種專案, 由專案或選擇性幾個面向做績效評估, 但如何評量一個單位的整體工作績效, 以確保符合投入與產出的均衡, 值得探討。本研究嘗試以DEA的分析方法, 對高雄市政府警察局00分局各派出所, 以2014年為基礎, 參考幾項重要指標, 再以相對績效評量的資料包絡分析法(DEA), 找出各派出所績效最大質, 再依序檢視各所的相對績效。以A~I等9個派出所為研究樣本, 警力數、用油預算為投入項, 全般刑案發生數、全般刑案破獲數、全般車禍發生數、交通違規取締數、110受理案件數等五項為產出指標, 研究結果顯示, 受評估

的9家派出所中, H, F, E和I樣本為00分局執行效率相對最佳的派出所。另依德菲(Delphi)法計算出5項產出的權值, 評估結果與原結果做一個比較, 以判斷評估結果的穩定性。若警察機關對於績效評估仍需延襲使用業績管理系統(PBM), 即需先設定績效目標, 本文建議可提出數項評估準則後, 再以本法評估各受評單位的投入產出目標值, 再依序設定各單位應達成的目標值, 使各單位的績效評核基準, 更符合實際。

关键词: 警力數, 績效評估, 德菲法(Delphi), 資料包絡分析法(DEA)

1. 引言

警察機關對各項工作績效要求很多, 因應治安需要執行各種專案, 由專案或選擇性幾個面向做績效評估, 但缺乏一個單位的整體工作績效評量, 曾有研究者針對警察機關以Data Envelopment Analysis(DEA)的方法做績效評估, 但其產出的選擇偏向犯罪偵防的成效, 且其選擇以大樣本為主(刑台平, 2001)(紀欣儀, 2007)(張國讚, 2013), 只評估優劣但未提出改善方向, 本文以為警察的工作績效評估, 應包含治安、交通、及服務三個面向, 並應針對所評估對象能有較具體的改善建議, 故嘗試以DEA的分析方法, 並以最基層且具有決策權及同質性的(吳濟華、何柏正, 2008)派出所為DMU, 復以台灣高雄市政府警察局00分局各派出所2015年各項工作績效為基礎, 選擇重要指標, 分析出各派出所相對效率, 並對不足之處, 提供改善意見, 並期望透過工作績效指標及評核工具探討, 找出適合警察機關之工作績效優劣評核方式, 使績效評核更符合基層單位在工作上的努力的展現, 作為今後警政工作績效評核指標的設定、評量工具選擇的參考, 以提高警政工作的競爭力, 並確保符合投入與產出的均衡。

2. 文獻探討

2.1. 警政工作的內涵

警察的任務為依法維持公共秩序, 保護社會安全, 防止一切危害, 促進人民福利。在傳統的概念, 係為安寧的維護者(維持秩序)。縱然現代警察機關已限縮了原有的警察作用(戶政、消防、入出國境、海域保安移出), 被界定在犯罪控制的力量, 但仍是代表政府公權力, 處理社會及涉法案件的主要官員。

績效(Performance)是對組織目標達成程度的衡量, 且是組織成效的重要指標[1], 但公務部門提供的商品和服務, 很難找到合適的評估尺度。公務部門向來對於績效評估大都使用業績管理系統(PBM), 即先設定績效目標、律定期間, 再看達成率如何, 做為績效評估方式。績效評估工具應具有5種特質: 具有明確性、具有綜合性、直接反映目標、可運算性及可理解性等[2]。並需要有關鍵績效指標(KPIs)為依據, 量的指標容易評量運算, 質的指標則比較難於掌握[3]。台灣對警政工作的績效評估指標, 大部分是單項的。但警察的任務, 舉2014年度台灣內政部施政計畫為例, 警察的工作項目有: 加強犯罪預防, …… , 保護婦幼安全, …… , 取締惡性交通違規, …… , 提升犯罪偵查能量; …… , 提升治安維護能力等, 項目很多。僅

以一小部分工作績效來決定該單位的工作成效, 無法得其全貌。本文歸納後, 以2015年春安工作項目之三大面向為產出重要指標: 1. 治安(以全般刑案發生數、全般刑案破獲數)、2. 交通(以全般車禍發生數、交通違規取締數)、3. 服務(以110受理案件數)再以相關數據為正規化分母, 求比率, 為評估準則; 而投入則以警力數、用油的決算數為評估準則, 以資料包絡分析法(DEA), 來評定各單位工作績效, 得到相對效率優劣指標, 並對相對無效率之單位, 找出應改進之方向, 以檢討策進, 發揮研究之實際價值。

2.2. Data Envelopment Analysis(DEA)

生產過程可以定義為一組資源由生產單位轉變為理想結果的過程。效率即是用來衡量, 生產單位在利用其資源的過程中, 成果方面的進展如何。DEA 源於Farrell(1957)提出以「非預設生產函數」代替常用的「預設函數」來推估效率值的概念, 利用數學規劃技巧求出效率邊界, 亦即效率生產函數, 傳統上使用決策單元(decision making unit, DMU或決策單位)為每個單位的分析基礎, Data Envelopment Analysis(DEA)的名稱乃由 Charnes, Cooper, and Rhodes(1978)在論文中定義, 是由技術效率觀念而發展建立數學規劃模式的效率評估模式, 其主要發展出 CCR 及 BCC 兩種基本模式, 是一種結合質性(qualitative)及量性(quantitative)的績效評估方法。各式各樣的 DEA 模型, 在確定n個決策單元如何表示最佳的結果, 稱為實證生產函數或有效前沿的包絡面。評估結果聚集在包絡面的表面的單位被視為有效率的單位, 在包絡面以下的單位, 則屬相對無效率。DEA模型可提供多個投入及多個產出的綜合分析和測量每個 DMU 的相對效率。此方法是採用相對比較之觀念, 接受評估的DMU互相比較, 然後利用實際觀察點與此邊界的相對位置關係, 求出技術效率(technical efficiency, TE)。再考慮投入要素價格比, 可測得價格效率(price efficiency)或稱為分配效率(Allocative Efficiency, AE); 總效率(overall efficiency, OE)則為此二者的乘積。技術效率所講求的是在現有技術上, 有效利用生產要素, 以生產最大產量之意; 價格效率則為在既定的技術效率及要素價格比率下, 使投入的要素組合之成本為最低的生產方法(劉春初, 1998)。DEA 模式計算的效率衡量觀念, 是所謂的相對效率(relative efficiency), 將被評估單位(DMU)區分為有效率(efficiency)與無效率(inefficiency)兩種。即在各接受評估單位最有利情況下作最佳選擇, 各單位之效率值須介於0與1之間, 而最具效率的決策單位(DMU)其效率值為1。也就是說, CCR模式希望在固定規模報酬(CRS)下所有DMU的效率值皆小於或等於1的情況下, 予某一DMU最

有利之要素加權值，儘量提昇該DMU之效率值。Banker等人於1984年將CCR模式，修正為變動規模報酬(VRS)的假設下，衡量決策單位之相對效率，即BCC模式為DEA第2種模式。

DEA可用來評估非營利機構或政府機構的營運效率。諸如醫院、學校、警察分局、……，都曾用此法進行評估(張錫峰、周齊武)。

2.2.1. 固定規模報酬模式

CRS也就是每一單位投入可得產出量是固定的，不會因規模大小而改變DUMk效率定義如下：

$$E_k = \frac{\sum_{j=1}^n u_j^k Y_j^k}{\sum_{i=1}^m v_i^k X_i^k} \quad X_i^k, Y_j^k \geq 0, i = 1, \dots, m; j = 1, \dots, n$$

$$v_i^k, u_j^k \geq 0, i = 1, \dots, m; j = 1, \dots, n \quad (1)$$

DEA線性規劃模式乃是以一個決策單位DMU_k的效率 E_k 最大化為目標式，尋找對DMU_k最有利的投入項權重組合，以及產出項權重組合，使得 E_k 達最大值，所有DMU_k的效率 $E_r \leq 1$ 。決策變數：權重 v_i^k 、 u_j^k 為待決定之未知數。

$$\text{Max } E_k = \frac{\sum_{j=1}^n u_j^k Y_j^k}{\sum_{i=1}^m v_i^k X_i^k}$$

$$\text{限制式 } \sum_{i=1}^m v_i^k X_i^k = 1$$

$$\text{s.t. } \frac{\sum_{j=1}^n u_j^k Y_j^r}{\sum_{i=1}^m v_i^k X_i^{kr}} \leq 1, r = 1, 2, \dots, R$$

$$u_j^k \geq \varepsilon > 0, j = 1, 2, \dots, n$$

$$v_i^k \geq \varepsilon > 0, i = 1, 2, \dots, m \quad (2)$$

其中 Y_j^r 表第j個DMU的第r個產出值

X_i^{kr} 表第j個DMU的第i個投入值

u_j^k 表第j個DMU的第r個產出項的加權值

v_i^k 表第j個DMU的第i個投入項的加權值

由於模式(1)是分數線性規劃模式，為一種非線性(nonlinear)模式，限制 $\sum_{i=1}^m v_i^k X_i^k = 1$ 使轉化為一個線性規劃模式，此即CCR模式。

2.2.2. BCC模式

BCC模式將DMU是否達到有效的生產規模也納入評估，故可同時衡量規模效率與技術效率

$$\text{Max } t_k = \sum_{j=1}^n u_j^k Y_j^k - u_0^k$$

$$\text{s.t. } \sum_{i=1}^m v_i^k X_i^k = 1$$

$$\sum_{j=1}^n u_j^k Y_j^r - \sum_{i=1}^m v_i^k X_i^r - u_0^k \leq 0, r = 1, 2, \dots, R$$

$$u_j^k \geq \varepsilon > 0, j = 1, 2, \dots, n$$

$$v_i^k \geq \varepsilon > 0, i = 1, 2, \dots, m \quad (3)$$

總效率與技術效率關係：DMU未達相對有效率可能是技術無效率或者是規模無效率，CCR模式中各個DMU生產規模已調整至規模效率，故求得之相對效率 h_k 為總效率(overall efficiency)；BCC模式模式中各個DMU的規模效率並不一致，求得之相對效率 t_k 為純技術效率，其總效率乃是技術效率與規模效率之乘積，CCR模式與BCC模式均採取「自我評估」之觀點，也就是受評之DMU會找尋對自己最有利之權重組合，當一DMU之相對效率達到1時，仍須觀察該DMU被其他無效率DMU參考的次數，被參考的次數越多其穩定性越高，因此，可將評估相對效率同為1的DMU進一步區分其效率。

2.3. Delphi Technique法求權重

權重方法是一種實用的決策分析技術，在決定投入及產出項目在整體績效上的相對重要性。在投資決策與需求規劃等實務方面，有著廣泛的應用領域。作權重考量時，必須面臨決策環境及可獲得之決策資訊之限制，而其也將影響所選用之權重方法。如何依據實際的需要，選擇適當的分析工具或彰顯價值判斷相當重要(蔡向榮，張宏光)。DEA分析會根據受衡量的每個DMU之投入產出項資料運算出一組最佳的權數，使各DMU多項產出的加權總值除以多項投入的加權總值之比率極大，且以此比率來定義各個DMU之相對效率，但權重的刻意選擇將可能造成該DMU為相對有效率(劉春初，2004)，也為學者所批評，後學者多有以其他權重方法加以修正。求算權重的方法許多，例如：簡單權重、AHP、幾何平均法、數學規劃法等。又分有主觀權重法與客觀權重法[10]客觀權重設限法的原始數據來自於評估矩陣的實際數據，切斷主觀性的來源，使權重具有絕對的客觀性是其優點，但也存在可能與實際相悖的缺陷。Delphi方法是為主觀權重法之一種，The RAND Corp.最初開發，作為預測或預測未來的一種方式。已經被廣泛使用在包括教育、土地利用規劃、交通、社會服務規劃、商業，甚至哲學等學科[5]。是由一群在專業領域上專精之人士或學者，針對某項特定議題，藉由他們豐富的實務經驗與知識，透過精心設計的問卷，獲得專家群之意見。其目的在使評鑑的標準具有權威性與說服力，然後利用所獲得之寶貴意見進行研究項目之定量分析。

DEA演算法在分析過程中會自動對各投入及產出項目給予權重，乃客觀權重法的一種，本研究為顧及警察工作績效與社會情勢及政治等因素相關，尤其有文化環境的認知，故另再採用專家調查方法-主觀權重法，計算評估準則權重，用以正規化各項數據，為DEA評估的基礎。

3. 研究方法

3.1. DEAP 2.1為分析工具

DEAP軟體為Rolf Fare, Shawna Grosskopf以及他的團隊所撰寫來執行DEA分析的工具, 而其固定規模報酬(constant return to scale, CRS) CCR模式假設; 變動規模報酬(VRS)即是BCC模式。

3.2. 投入產出的選擇

使用 DEA 法的第二步驟即為投入產出項之選取, 所謂投入項目即是對產出有貢獻之因子, 而產出項目則為組織之目標, 故投入產出項目之選擇、衡量方法之決定及其數據之正確性, 為使用DEA的關鍵。本研究在選取警察局一年來之各項績效, 各所在人員的薪資、辦公經費一般條件都相同, 選擇有差異的條件—警力數及使用油料的決算數為投入項; 而產出則以上述春安工作三項主軸之全年績效為評估客觀面(以官方資料為主), 應包含如表1。

表1 客觀面投入產出項。

投入/產出	項目名稱	衡量方式
a	轄區人口數	作為部分指標正規化的基準
b ₁	投入 警力數	2014年各所警力數
b ₂	投入 車輛用油比率(千元)	各所使用油料決算數/1000
c ₁	產出 全般刑案發生率	1-2014年各所轄區全般刑案發生數/轄區人口數
c ₂	產出 全般刑案破獲率	2014年各所轄區刑案破獲數/全般刑案發生數
c ₃	產出 全般車禍發生率	1-2014年各所轄區全般車禍發生數/轄區人口數
c ₄	產出 交通違規取締數	2014年各所交通告發數/警力數
c ₅	產出 受理案件平均數	2014年各所受理民眾報案/轄區人口數

歷來警政學者均主張警察機關績效評估制度需兼顧查處面與預防面, 因此表1之c₂、c₄、c₅項為查處面的的產出項, 而c₁、c₃項為預防面產出項。表1各項資料均來自受研究之警察局2015年度警力數、經費使用及相關刑案、交通統計資料(表2); 人口數為該分局各派出所當年之人口數資料; 前述預防面產出項, 例如全般刑案發生率與全般車禍發生率為負向指標, 即資源投入越多或預防工作績

效愈好時, 各項犯罪率將越低, 由於 DEA 原始模型之同向性要求需符合「投入增加, 產出不會降低」之假設, 唯實務面應為投入越多發生率會降, 故為避免錯置, 因此本研究將犯罪率及車禍率依比例變成小數再用1去減(確保不成為負值), 使成為正向指標, 即本數越小, 代表產出越大。(刑台平, 2002)

3.3. Delphi Technique求算主觀權重

以所選取之評估準則設計問卷指標, 並以1-10為各該單項之重要性分數值, 由30人以內專家加以評分, 統計各單項得分為e_j, 再以總得分(各項合計)為分母, e_j為分子, 計算各評估準則C₁, C₂, ..., C_n之權重e_j, 表示為第j準則之分數值, 再以總分數值為分母相除之為w_j, 用以確保w_j值介於0到1之間。

$$e_j = \sum_{i=1}^m x_i, i = 1, 2, \dots, m, \quad (4)$$

再計算各評估準則之權重

$$W = (w_1, w_2, \dots, w_n), w_j = e_j / \sum_{j=1}^n e_j, j = 1, 2, \dots, n \quad (5)$$

4. 實證分析

本研究對象為非營利且非生產單位, 故本文不在於精確算出各DMU技術效率及規模效率, 唯DEA的模式分析乃是將某一單位與同向性的其他單位放在一起做比較, 選出在現有資源下, 表現最好的單位, 定其效率為百分之百, 再將其他單位與此單位比較, 得到一個效率的百分比(張錫峰、周齊武, 1992), 符合目前警政機關對於績效的要求模式, 故本研究藉由DEAP軟體運算出在同樣投入條件(警力數、車輛用油決算數), 各別產出資料之百分比, 再以Delphi Technique法求主觀權重, 再分析統計出總體效率值, 為該分局各派出所之相對效率, 並排訂順序。

4.1. 00分局2014年基本資料

本研究因運用到車輛用油的決算數, 故採前(2014)年的相關資料數據為基礎, 並以2.1.2所述五項數據資料c₁, c₂, c₃, c₄, c₅為產出。

表2 00分局2014年基本資料。

	轄區人口數	全般刑案發生率	全般刑案破獲率	全般車禍發生率	交通違規取締數	受理案件平均數	警力數	車輛用油 決算(千元)
仁武(A)	32636	689	438	1265	3370	5290	22	486867
澄觀(B)	48162	656	366	1589	1742	7391	25	476588
大社(C)	34390	548	288	1327	2662	5012	25	422348
仁美(D)	16402	172	120	497	1044	1990	14	263767
烏松(E)	14724	364	262	556	1698	2564	16	226920
大華(F)	11515	256	181	817	2539	3590	15	272558
九曲(G)	20883	214	185	329	1550	1553	19	282079
大樹(H)	13241	113	89	203	1263	881	13	216846
溪埔(I)	9080	114	68	239	598	1225	13	247247

4. 2. 同向性(Isotonicity)檢定

同向性乃因DEA評估的是決策單位(DMU)的相對效率，故DMU的選擇需具有相似性且為可計算的(measurable)，同向性檢定係利用 Pearson 相關分析，將投入項與客觀面之官方資料產出項間之關係，分別予以測試，以驗證是否符合同向性之假設，「即投入增加，產出不會降低」(曾國雄、刑台平，2002)。上述8項基本資料經以SPSS軟體運算Pearson相關係數，投入產出之間有中度及高度相關(如表3)。

表3 Pearson Correlations。

	a	c ₁	c ₂	c ₃	c ₄	c ₅	b ₁	b ₂
a	1							
c ₁	880**	1						
c ₂	808**	975**	1					
c ₃	889**	938**	863**	1				
c ₄	472	746*	786*	698*	1			
c ₅	896**	929**	861**	988**	638	1		
b ₁	940**	896**	839**	884**	620	862**	1	
b ₂	918**	930**	870**	923**	671*	907**	906**	1

4. 3. 正規化(Normalization)

依據以上的數據如表1說明加以正規化，如(表4)。

表4 00分局2014年基本資料正規化資料。

	c ₁	c ₂	c ₃	c ₄	c ₅	b ₁	b ₂
A	0.9789	0.6357	0.9612	153.2	0.1621	22	486.9
B	0.9864	0.5579	0.9670	69.7	0.1535	25	476.6
C	0.9841	0.5255	0.9614	106.5	0.1457	25	422.3
D	0.9895	0.6977	0.9697	74.6	0.1213	14	263.8
E	0.9753	0.7198	0.9622	106.1	0.1741	16	226.9
F	0.9778	0.7070	0.9290	169.3	0.3118	15	272.6
G	0.9898	0.8645	0.9842	81.6	0.0744	19	282.1
H	0.9915	0.7876	0.9847	97.2	0.0665	13	216.8
I	0.9874	0.5965	0.9737	46.0	0.1349	13	247.2

4. 4. Delphi Technique求算權重

表6 對產出項主觀加權後資料。

DMU	c ₁	c ₂	c ₃	c ₄	c ₅	b ₁	b ₂
A	0.2024	0.1377	0.1894	32.4292	0.0272	22.000	486.900
B	0.2040	0.1208	0.1906	14.7540	0.0258	25.000	476.600
C	0.2035	0.1138	0.1895	22.5438	0.0245	25.000	422.300
D	0.2046	0.1511	0.1911	15.7912	0.0204	14.000	263.800
E	0.2017	0.1559	0.1896	22.4591	0.0292	16.000	226.900
F	0.2022	0.1531	0.1831	35.8372	0.0523	15.000	272.600
G	0.2047	0.1872	0.1940	17.2730	0.0125	19.000	282.100
H	0.2051	0.1706	0.1941	20.5752	0.0112	13.000	216.800
I	0.2042	0.1292	0.1919	9.7372	0.0226	13.000	247.200

表7 以產出項主觀加權後得之生產效率與DEA演算相對效率比較。

DMU	Delphi加權			DEA演算			綜合主客觀權重	
	總效率	相對效率	排序	技術效率	被參考次數	排序	平均值	排序
A	0.0648	0.5117	4	0.67	0	7	0.5909	7
B	0.0305	0.2407	9	0.532	0	9	0.3864	9
C	0.0516	0.4073	7	0.553	0	8	0.4801	8
D	0.0589	0.4649	6	0.946	0	5	0.7055	4
E	0.0948	0.7487	2	1	2	3	0.8744	2

本Delphi Technique先設計問卷，並以1-10為表示各該單項重要性之分數值，以上列五項產出為對象(投入項為固定因素，不加權重)，調查對象為分局之2位副分局長，6位組長，2位隊長，1位主任，計11人，從警年資最高者35年，最少者20年，均深諳警察機關文化，對警察工作極為熟稔，專業性及準確性，均符合專家身分的要求；依上述方法公式(4)、公式(5)運算，計算各評估準則 $C_1, C_2, \dots, C_n$ 之權重值 w_j (如表5)，得：

$$w_j = (0.2068, 0.2165, 0.1971, 0.2117, 0.1679)$$

表5 警察機關工作指標權重調查統計表。

	C ₁	C ₂	C ₃	C ₄	C ₅
專家1	9	10	9	10	9
專家2	6	8	9	8	6
專家3	8	10	7	9	5
專家4	8	7	9	10	5
專家5	9	10	6	9	5
專家6	7	8	5	6	8
專家7	3	7	2	8	5
專家8	10	10	10	10	5
專家9	9	3	8	4	7
專家10	9	9	8	6	7
專家11	7	7	8	7	7
e	85	89	81	87	69
w	0.2068	0.2165	0.1971	0.2117	0.1679

以總生產效率方法計算出相關生產力之比較，總生產效率等於產出與投入的比，先以此概念基於投入固定，再加以對產出項先以主觀權重法(Delphi)對產出項做加權後(如表6)求出其總生產力，再以總生產力最佳之單位為分母，求出各DMU之相對效率，並排序如下(如表7)，並與其他演算法做比較(如結論說明)：

Delphi加權			DEA演算			綜合主客觀權重		
DMU	總效率	相對效率	排序	技術效率	被參考次數	排序	平均值	排序
F	0.1267	1.0000	1	1	4	2	1.0000	1
G	0.0594	0.4686	5	0.846	0	6	0.6573	5
H	0.0921	0.7268	3	1	5	1	0.8634	3
I	0.0395	0.3121	8	1	2	4	0.6560	6

4.5. 以DEAP2.1演算所得相對效率

將上述正規化後之資料以 b_1 、 b_2 為投入項，分別5次以 c_1 、 c_2 、 c_3 、 c_4 、 c_5 各為產出項，以DEAP軟體運算出相對效率取scale為判斷指標。

4.5.1. 固定規模報酬(CRS)效率分析

求固定規模報酬(CRS)作分析(如表8)，以H、F、E、I等四個派出所為相對有效率單位，其中以大樹(H)被相對參考者為5次，效率相對最佳，大華(F)4次居次。而相對無效率的單位依序為D、G、A、C、B。

表8 效率及被參考次數分析。

DMU	技術效率	被參考次數	排序	參考對象	參考權重
仁武(A)	0.670	0	7	H, F	0.264, 0.753
澄觀(B)	0.532	0	9	H, I, F	0.746, 0.148, 0.106
大社(C)	0.553	0	8	F, H, E	0.285, 0.086, 0.628
仁美(D)	0.946	0	5	I, H, F	0.447, 0.462, 0.095
烏松(E)	1.000	2	3	E	1.000
大華(F)	1.000	4	2	F	1.000
九曲(G)	0.846	0	6	E, H	0.003, 1.098
大樹(H)	1.000	5	1	H	1.000
溪埔(I)	1.000	2	4	I	1.000

4.5.2. 差額變數分析(SUMMARY OF OUTPUT SLACKS)

從管理的角度，DEA模式優點，除了解DMU無效率原因外，並訂定改善策略（或改善量），差額變數分析主要目的，在於提供相對效率小於1的DMU目前資源使用情形，再透過瞭解其投入資源與產出數量存在多少改善空間，以作為管理者之經營目標設定的參考。相對效率差的單位經分析在DMU-A而言，在投入方面可減少油料的支出，而產出方面，減少全般刑案發生率、增加全般刑案破獲率及110受理案件的處理等方面，在DMU-B而言，在投入方面可減少油料的支出，而產出方面，增加全般刑案破獲率等方面。

在DMU-C而言，在投入方面不需變動，而產出方面，增加全般刑案破獲率、減少全般車禍發生率及增加交通違規取締數等方面。在DMU-D而言，在投入方面可減少油料的支出，而產出方面，減少全般車禍發生率及增加交通違規取締數等方面。在DMU-G而言，在投入方面可減少警力數，而產出方面，減少全般刑案發生率、以減少全般車禍發生率及增加交通違規取締數方面(如表9)。而各單位應改進之各項投入或產出之比率或件(個)數，詳如表10、表11所列)，可供各DMU在決策時的參考，極具價值。

表9 產出及投入差額分析。

DMU	(Output Slacks)產出差額					(Input Slacks)投入差額	
	c_1	c_2	c_3	c_4	c_5	b_1	b_2
仁武(A)	0.003	0.019	0.000	0.000	0.231	0.000	63.456
澄觀(B)	0.000	0.013	0.000	0.000	0.000	0.000	5.747
大社(C)	0.000	0.041	0.001	2.080	0.000	0.000	0.000
仁美(D)	0.000	0.000	0.002	1.213	0.000	0.000	12.952
烏松(E)	0.000	0.000	0.000	0.000	0.000	0.000	0.000
大華(F)	0.000	0.000	0.000	0.000	0.000	0.000	0.000
九曲(G)	0.017	0.000	0.016	4.423	0.000	1.756	0.000
大樹(H)	0.000	0.000	0.000	0.000	0.000	0.000	0.000
溪埔(I)	0.000	0.000	0.000	0.000	0.000	0.000	0.000

表10 產出及投入目標分析。

DMU	(Output Targets)產出目標					(Input Targets)投入目標	
	c_1	c_2	c_3	c_4	c_5	b_1	b_2
仁武(A)	0.170	0.132	0.156	26.710	0.253	14.732	262.599
澄觀(B)	0.168	0.113	0.157	12.152	0.154	13.299	247.789
大社(C)	0.168	0.135	0.157	20.648	0.146	13.815	233.362
仁美(D)	0.169	0.124	0.159	14.220	0.121	13.240	236.523
烏松(E)	0.166	0.128	0.156	18.499	0.174	16.000	226.900
大華(F)	0.167	0.126	0.151	29.517	0.312	15.000	272.600

DMU	(Output Targets)產出目標					(Input Targets) 投入目標	
	C ₁	C ₂	C ₃	C ₄	C ₅	b ₁	b ₂
九曲(G)	0.186	0.154	0.176	18.650	0.074	14.311	238.556
大樹(H)	0.169	0.140	0.160	16.947	0.067	13.000	216.800
溪埔(I)	0.168	0.106	0.158	8.020	0.135	13.000	247.200

表11 各DMU之改進值。

	C ₁	C ₂	C ₃	C ₄	C ₅	b ₁	b ₂
仁武(A)	0.513	0.471	0.473	75.371	0.214	0.000	-94.839
澄觀(B)	0.869	0.633	0.854	61.376	0.136	0.000	-10.917
大社(C)	0.798	0.846	0.786	107.874	0.118	0.000	0.000
仁美(D)	0.059	0.041	0.063	12.861	0.007	0.000	-13.976
鳥松(E)	0.000	0.000	0.000	0.000	0.000	0.000	0.000
大華(F)	0.000	0.000	0.000	0.000	0.000	0.000	0.000
九曲(G)	0.299	0.159	0.296	44.941	0.014	-2.049	0.000
大樹(H)	-0.001	0.000	0.000	0.000	-0.001	0.000	0.000
溪埔(I)	0.000	-0.001	0.000	0.000	0.000	0.000	0.000

表12 以VRS分析資料結果表。

	技術效率(綜合)	純技術效率	規模效率	規模報酬	標竿學習對象
仁武(A)	0.670	1.000	0.670	drs	
澄觀(B)	0.532	0.534	0.996	drs	H, I, F
大社(C)	0.553	0.553	0.999	-	E, H, F
仁美(D)	0.946	1.000	0.946	drs	
鳥松(E)	1.000	1.000	1.000	-	
大華(F)	1.000	1.000	1.000	-	
九曲(G)	0.846	1.000	0.846	drs	
大樹(H)	1.000	1.000	1.000	-	
溪埔(I)	1.000	1.000	1.000	-	

本研究另以「變動規模報酬」(variable return to scale, VRS)BCC模式分析相關數據,得純技術效率方面,除B, C等2單位外,都相對有效率,而B, C等2單位可向H, I, F及E, H, F等單位學習,而其中B單位為相對無效率單位,卻又是規模報酬遞減(drs)現象,每增加一個單位的投入,其產出不足一個單位,故其在工作技術方面,有很大的改進空間(如表12)。

績效評估,應有相當之參考價值。至於相對績效較差單位如何改進作為,提升效率已於4.5節說明,不再贅述。

若警察機關對於績效評估仍需延襲使用業績管理系統(PBM),即所稱之目標管理,需先設定績效目標,評估達成率以為評核基準,本文建議可提出數項評估準則後,再以本法排定各受評單位的繁簡程度,再依序設定各單位應達成的目標值,使各單位的績效評核基準,更符合實際。

5. 結論與建議

本研究以DEA分析法建立警政績效評估模式,評估各派出所執行工作效率之優劣次序,可供警政機關便於瞭解各派出所執行績效是否相對有效率。因DEA績效指標權重為演算法中自行設定,屬客觀權重法之一種,但為免與現實不符,故以Delphi主觀權重法另為演算,以為比較,發現稍有些微變化。5個準則權重排序,其中以全般刑案破獲率(w_2)最高,符合實務上破案為重的現象,110受理案件平均數(w_5)最小。由此可知,全般刑案破獲率(w_2)對於受評估之派出所工作績效是極具重要性的指標,也是現階段警政工作對績效要求的偏向。

另外,2014年樣本派出所中,以主觀權重法加以演算並排序結果,以F為最佳單位,B為相對較差單位;另以DEA演算法分析,則E、F、H、I同為績效為1之績優派出所,但再比較被參考次數,則以H為佳,但相對最無效率,仍為B派出所,若將主客觀加以平均則排序結果以F為最佳單位,B為營運績效相對較差。此類模式,對於警政單位之

參考文獻

- [1] Xing, Tai-Ping, Huang, Zheng-Zhi, Zeng, Guo-Xiong. (2001). A Model for Productivity Assessment of Criminal Investigation and Crime Prevention in Taiwan Police Departments: A Malmquist Output Index Approach. *Journal of Information, Technology And Society*, 17-40.
- [2] Chi, Hsin-yi. (2007). Police Force Investment and Relative Crime Prevention Efficiency in Taiwan: The Application of Data Envelopment Analysis, academic costumes.
- [3] Kuo-Chan Chang. (2013). The Case Study of Public Order Performance: the Effect of Pre- and Post-mergers on Criminal Cases of Kaohsiung City, doctor's degree costumes.

- [4] 吳濟華、何柏正(2008). 組織效率與生產力評估: 資料包絡分析法, 前程文化出版。
- [5] Tien-Chin Wang and Jo-Chien Hsu. (2004). Evaluation of the Business Operation Performance of the Listing Companies by Applying TOPSIS Method. *International Conference on Systems, Man and Cybernetics (IEEE SMC 2004)*. the Hague, the Netherlands, 1286-1291.
- [6] Webb Natalie and Angelis Diane. (2009). Improving Performance Measurement in Defense Organizations. *Armed Forces Comptroller*, 54(1), 16-21.
- [7] Minder, Stephen W., Leinicke, Linda M., Rexroad, W. Max. (2014). What Do You Measure? *Internal Auditor*, 71(2), 63-67.
- [8] Xiao-Ya Li. (2015). Employing post-dea method in budget management of health care sectors. *12th International Symposium on Operations Research and its Applications in Engineering, Technology and Management (ISORA 2015)*, 1-6.
- [9] Melissa A. Schilling. (2017). *Strategic management of technological innovation*. fifth edition, 147-149.
- [10] Zijiang Yang, Guangzao Huang, Xing Tan. (2015). DEA evaluation of health project performance. *2015 IEEE International Conference on Progress in Informatics and Computing (PIC)*, 534-538.
- [11] G.R. Jahanshahloo, F. Hosseinzadeh Lotfi, Y. Jafari, R. Maddahi. (2011). Selecting symmetric weights as a secondary goal in DEA cross-efficiency evaluation. *Applied Mathematical Modelling*, 35(1), 544-549.
- [12] Si-Fong Jhang and Ci-Wu Jhou. (1992). Data Envelopment Analysis on efficiency evaluation of application. *The Chinese Accounting Review*, 26, 76-99.
- [13] Hsiang-Jung Tsai and Hung-kuang Chang. (1998). An Evaluation and Selection of Weighting Techniques. The sixth defense management academic and practice Symposium, Taipei: National Defense Management Institute.
- [14] Chn-Chun Liu. (1998). Public Sector Efficiency Measurement-Application of DEA and AHP. *Web Journal of Chinese Management Review*, 1(2).
- [15] Wade D. Cook and Joe Zhu. (2015). DEA Cross Efficiency, Volume 221 of the series International Series in Operations Research & Management Science, 23-43.
- [16] Ching-Kuo Wei, Rong-Kwei Li and Liang-Chih Chen. (2011). The Study on Optimal Weight of Data Envelopment Analysis: A Case Study of Taiwan Medical Center. *Journal of Management and Systems*, 18(3), 505-527.
- [17] Tien-Chin Wang and Hsien-Da Lee. (2009). Developing a Fuzzy TOPSIS Approach Based on Subjective Weights and Objective Weights. *Expert Systems with Applications*, 36, 8980-8985.
- [18] Chn-Chun Liu. (2004). A study of weight restrict in data envelopment analysis. *Chung Hua Journal of Management*, 5(2), 93-104.
- [19] Boghossian, Peter; Myers, Paula; Kilmer, Gary. (2010). The Delphi Technique: Correctional Administration and Community Consensus. *Corrections Today*, 72(4), 71-73.
- [20] Coelli T. J. A Guide to DEAP Version 2.1: A Data Envelopment Analysis (Computer) Program Centre for Efficiency and Productivity Analysis. (CEPA) Working Papers, No. 8/96.
- [21] Wang Hong Li, Liang Liang, Wade D. Cook, and Joe Zhu. (2016). DEA models for non-homogeneous DMUs with different input configurations. *European Journal of Operational Research*, 254(3), 946-956.
- [22] Zeng Guo Xiong and Xing Tai Ping. (2002). Accessing Efficiency of Criminal Investigation and Crime Prevention in Taiwan Police Department: An Application of DEA and AHP. *Journal of Information Technology and Society*, 33-56.
- [23] 鄭信德(2011). 資源回收績效之探討—以各縣市政府推動成果為例, 臺灣銀行季刊第六十二卷第四期, 70-99。
- [24] 徐中琦、許志忠 (2011). 台灣壽險業經營效率之研究-資料包絡分析法之應用, 臺灣銀行季刊第六十二卷第二期, 42-67。