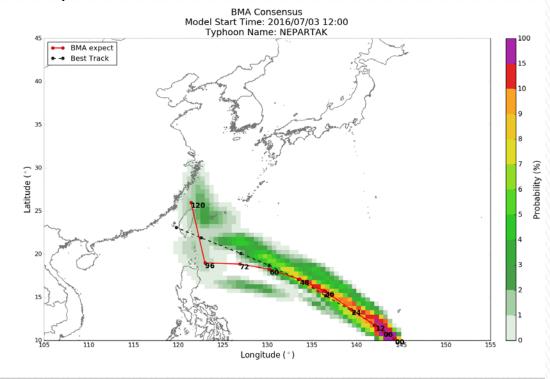
應用貝氏模型平均法發展颱風路徑機 率預報指引

馮智勇! 陳昱璁! 黃嘉美² 賈愛玫² 多采科技有限公司! 中央氣象局預報中心²

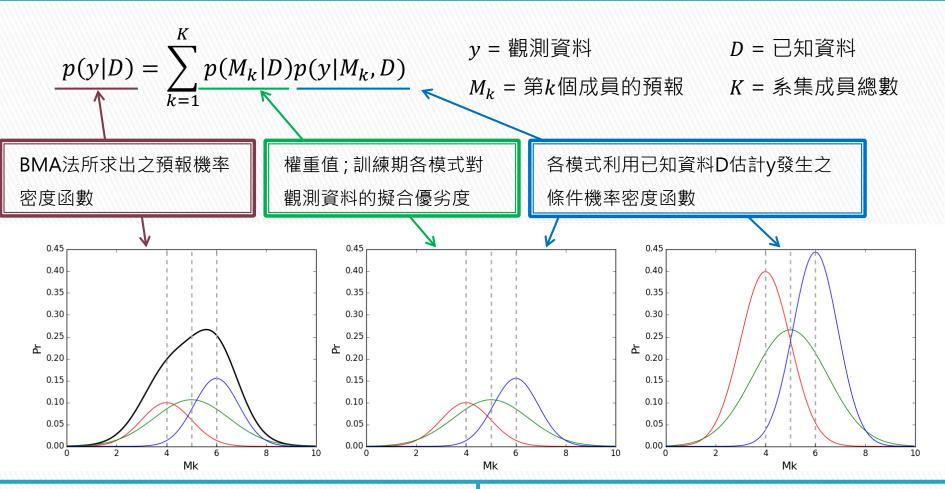


目的與特色

- ▶目的
 - 。 產製颱風路徑機率預報,提供不確定性的資訊
- > 特色
 - 使用貝氏方法建立此成品
 - 。 機率值建立在模式過去(訓練期)的預報誤差上
 - 。可以提供訓練期各模式 優劣的客觀資訊,隨著 預報資料的更新,權重 的變化可視為各模式相 對表現隨時間的變化
 - 期望值路徑可作為此方 法提供的決定預報



Bayesian model averaging (BMA)



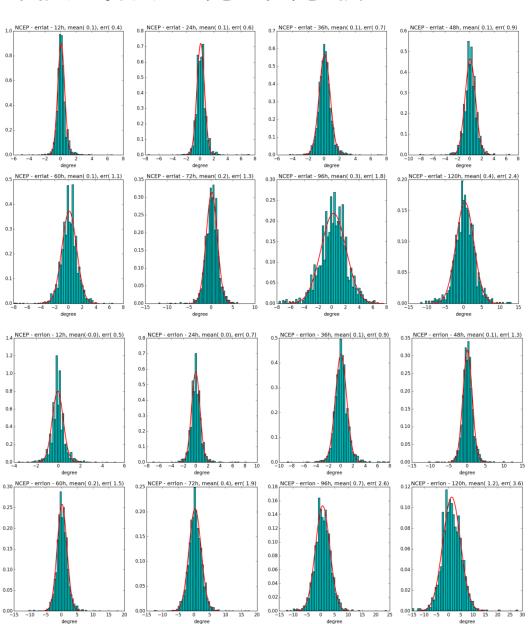
- **輸入 1**. 訓練期為過去各個颱風事件的 模型與觀測位置
 - 2. 預測時為系集成員的預報位置

輸出

L. 預測的路徑機率分布

前期分析,各模式誤差分布分析

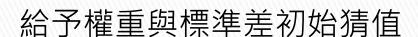
- 首先檢查模式預報的誤差分布情形
- 將經度與緯度分開處理
- 以NCEP模式為例,分析了不同 延時在緯度經度上的誤差
- 分析的颱風時間為2011-2015
- 藍綠色柱狀圖為標準化後的模式 預報誤差分布。
- 紅色線條為常態分佈套配線



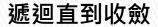
貝氏模型平均法計算

計算最大概似函數, 做為目標函數

$$\sum_{t} \log(\sum_{k=1}^{K} \omega_{k} g_{k}(y_{t} \mid f_{kt}))$$

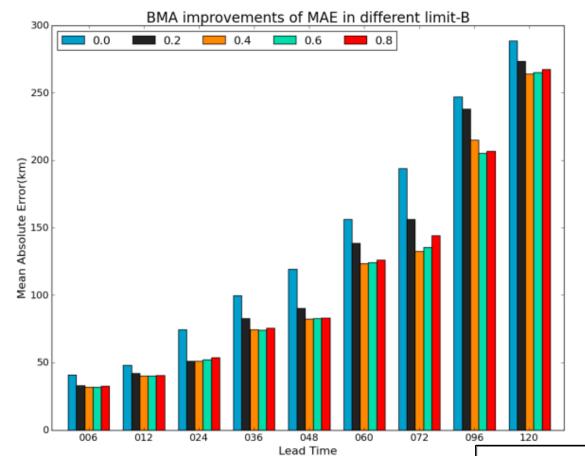


$$\omega_k^0$$
 , σ



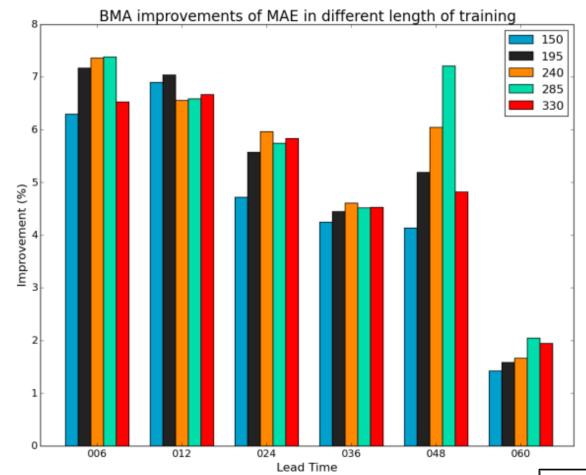
$$\hat{z}_{kt}^{(j)} = \frac{\omega_k^{j-1} g(y_t | f_{kt}, \sigma_k^{(j-1)})}{\sum_{i=1}^K \omega_i^{j-1} g(y_t | f_{it}, \sigma_i^{(j-1)})}$$

$$\omega_{k}^{(j)} = \frac{1}{n} \sum_{t} \hat{z}_{kt}^{(j)} , \quad \sigma_{k}^{2(j)} = Max \left\{ \frac{1}{n} \sum_{t} \hat{z}_{kt}^{(j)} (y_{t} - f_{kt})^{2}, \frac{\sigma_{k}^{2(0)}}{b^{2}} \right\}$$



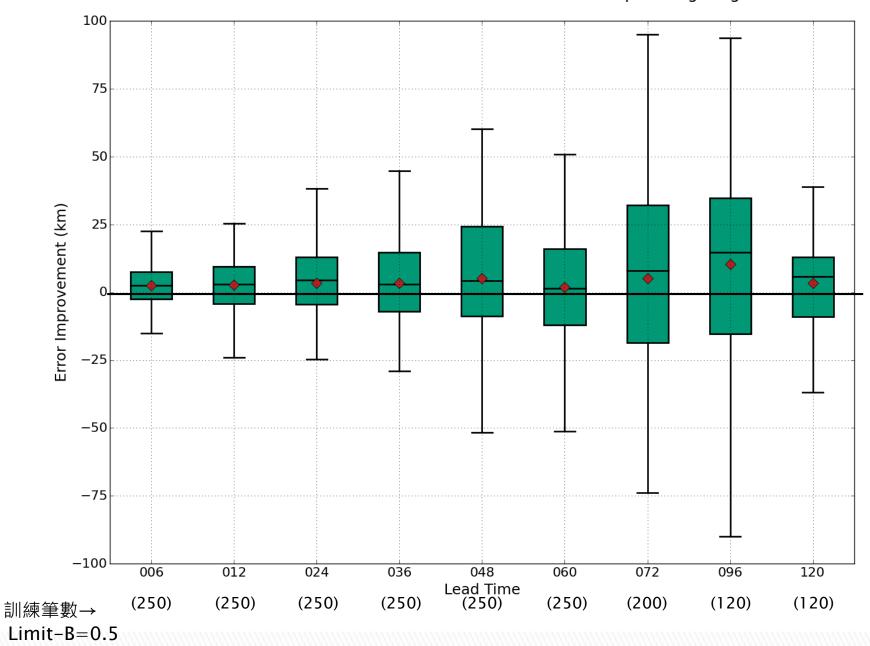
$$\sigma_{k}^{2(j)} = Max \left\{ \frac{1}{n} \sum_{t} \hat{z}_{kt}^{(j)} (y_{t} - f_{kt})^{2}, (\sigma^{(0)} \times LimitB)^{2} \right\}$$

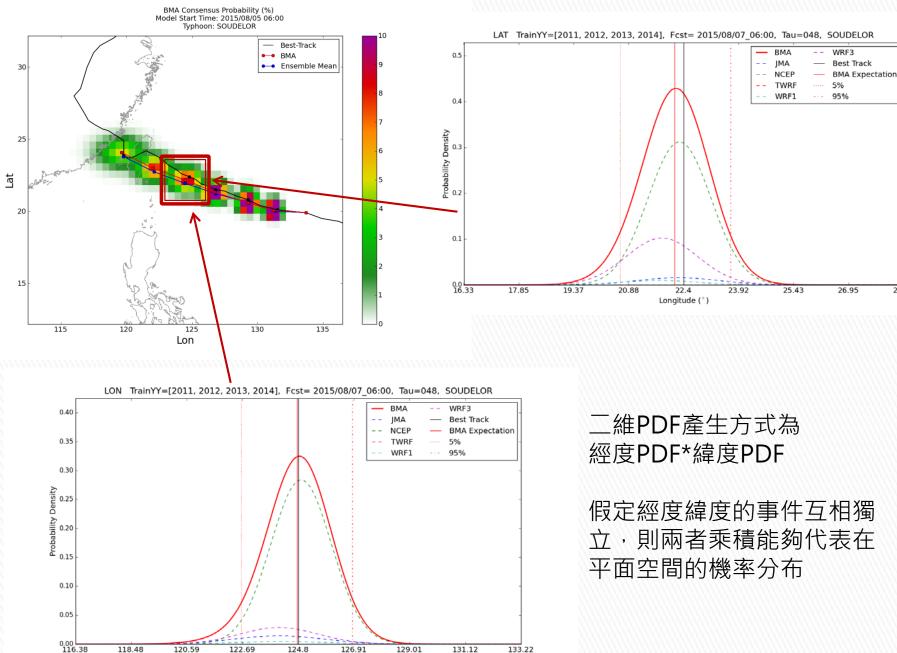
- 橫軸為延時,縱軸為MAE
- 訓練筆數
 - 006~072為240筆
 - 096&120為120筆
- 測試結果以σ⁽⁰⁾ 的0.4~0.6倍為佳



- Limit-B設定為0.5
- 圖形因為變化並非很明顯,所以 轉為改善%
- 算法(MAE_{EW}-MAE_{BMA})/ $\mathsf{MAE}_{\mathsf{EW}}$
- 資料筆數以240~285較佳

Difference of error-distance between BMA consensus and equal weighting consensus





28.47

118.48

120.59

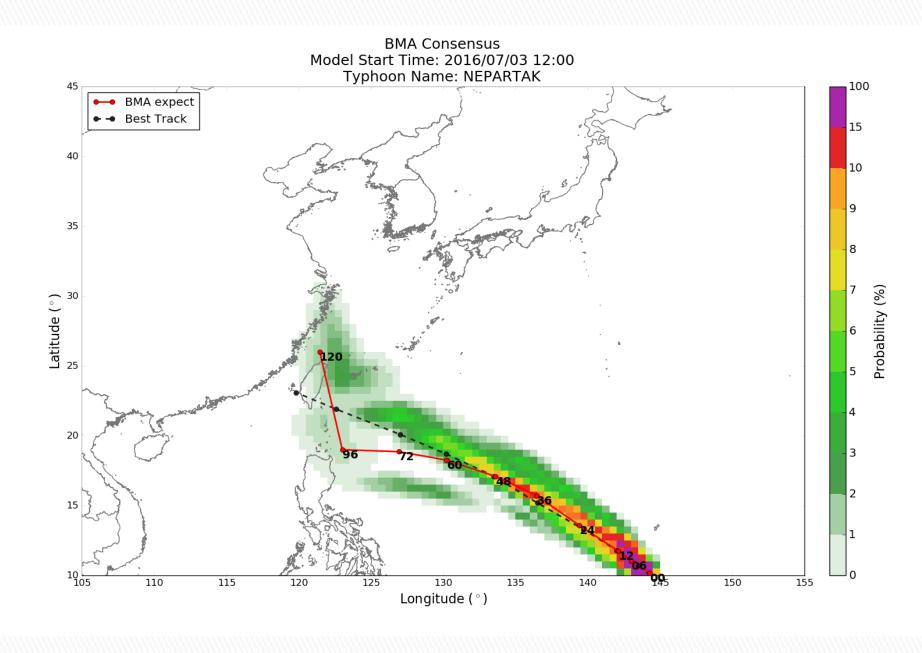
122.69

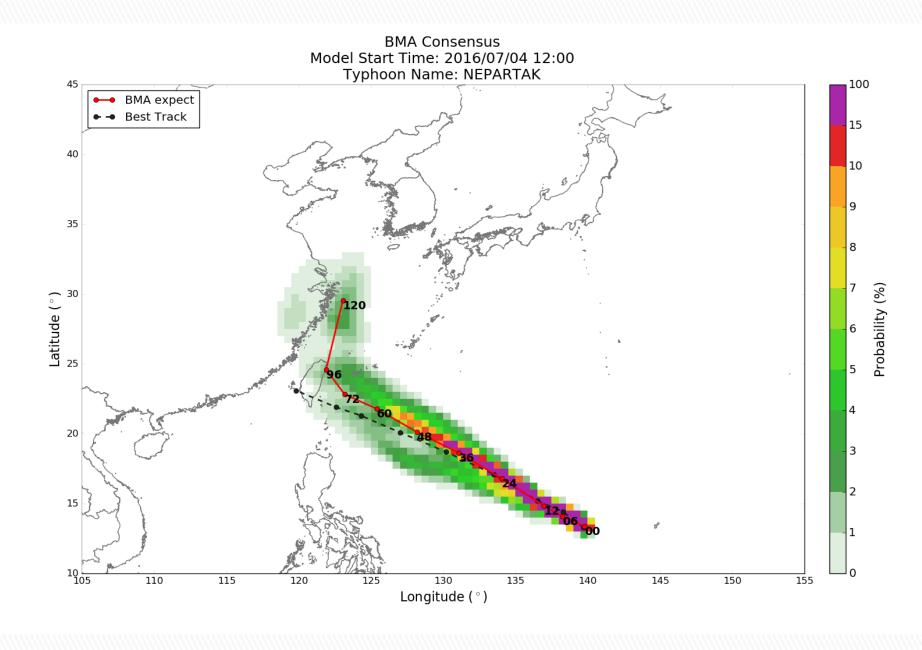
126.91

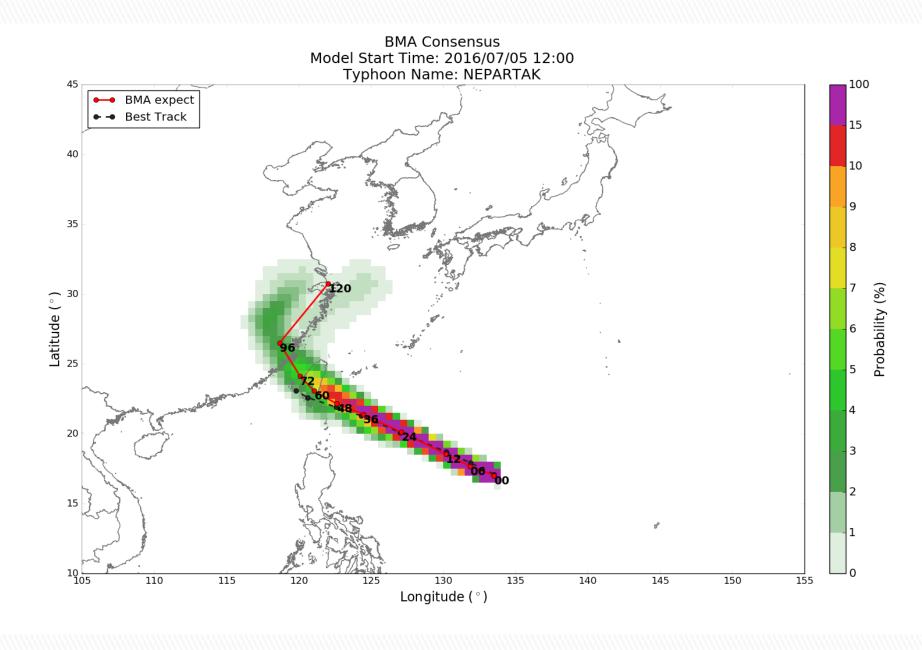
124.8 Longitude (°) 129.01

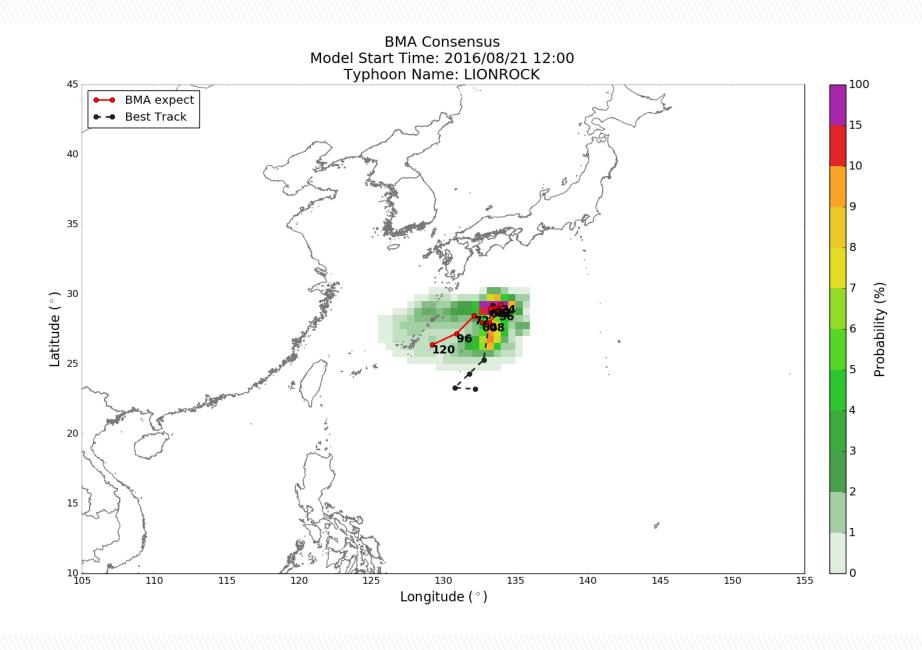
131.12

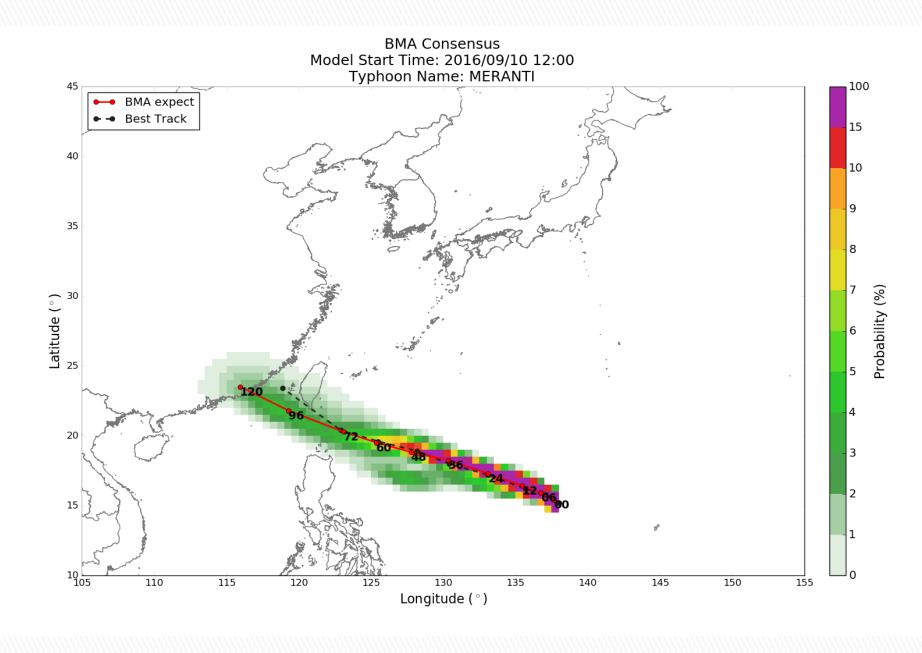
133.22

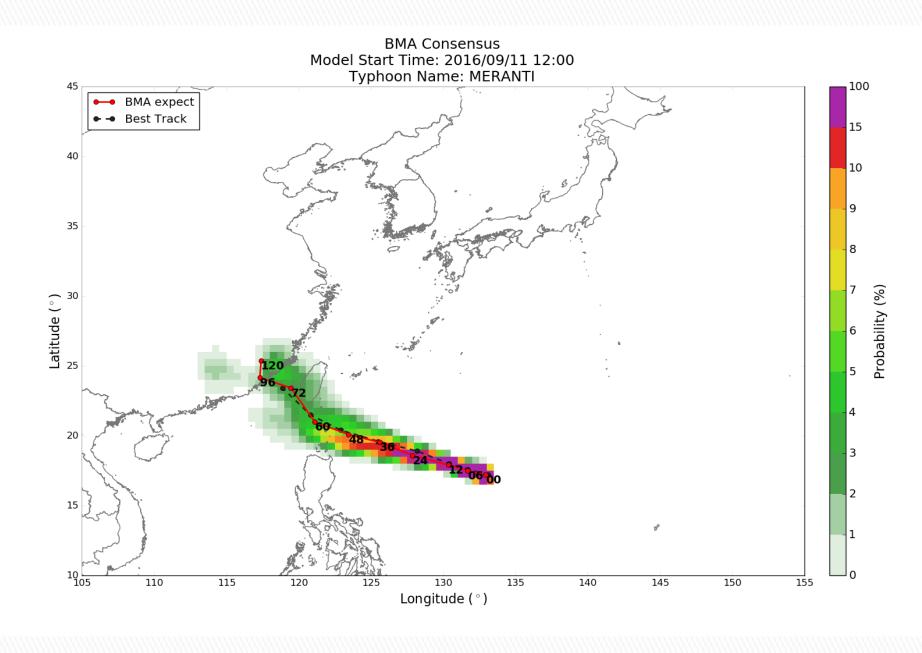


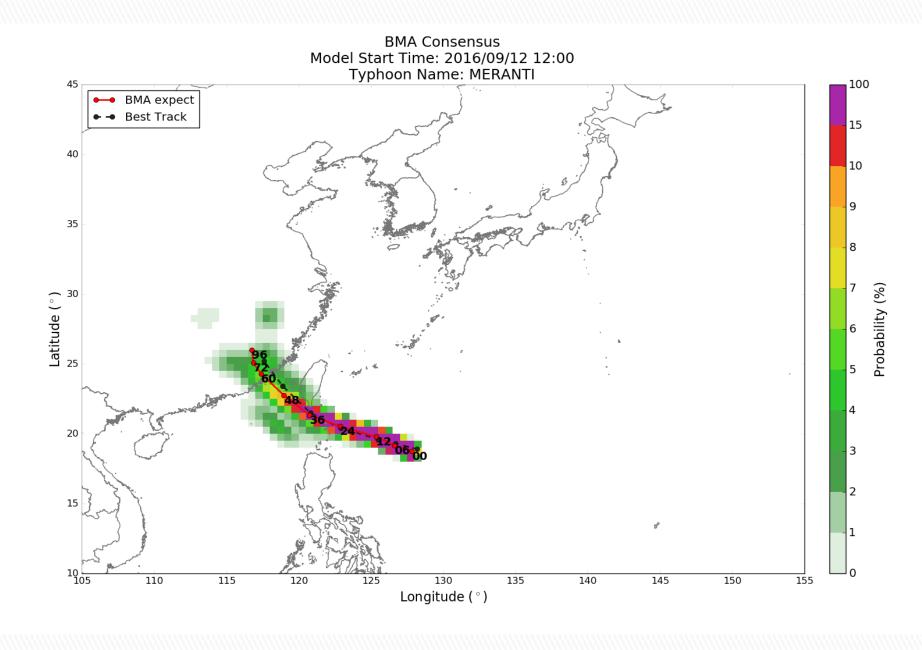


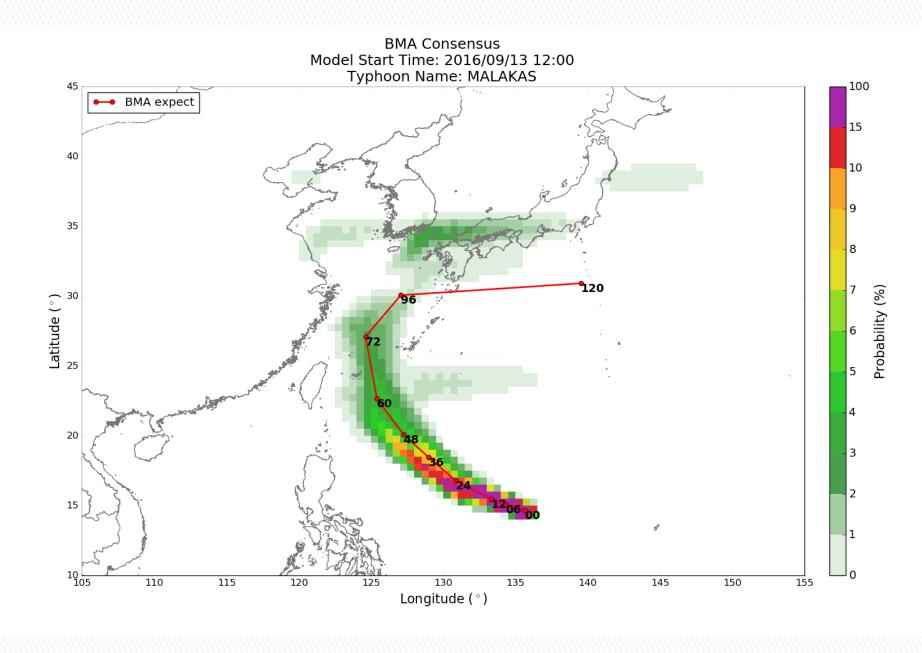


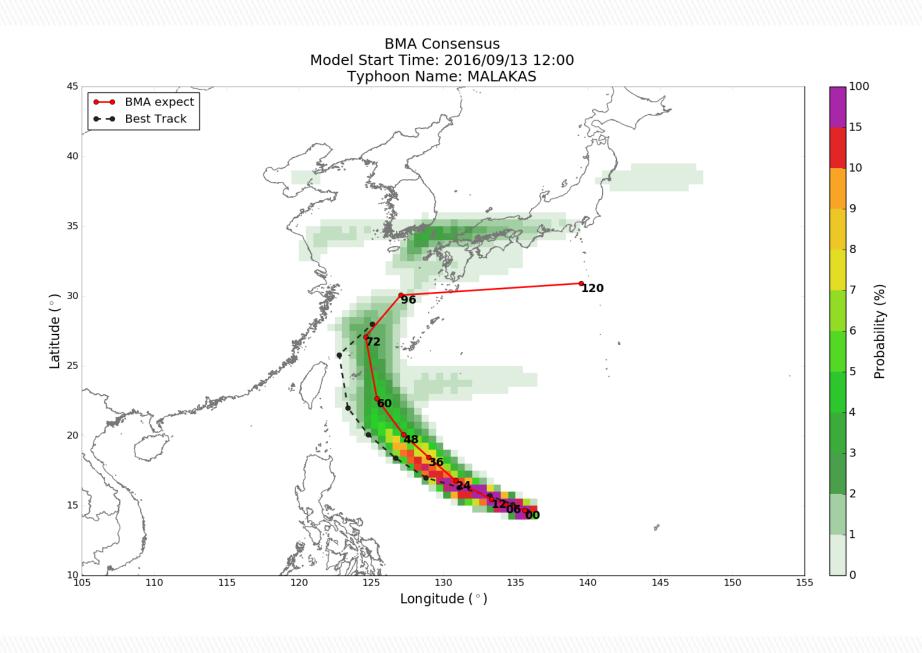


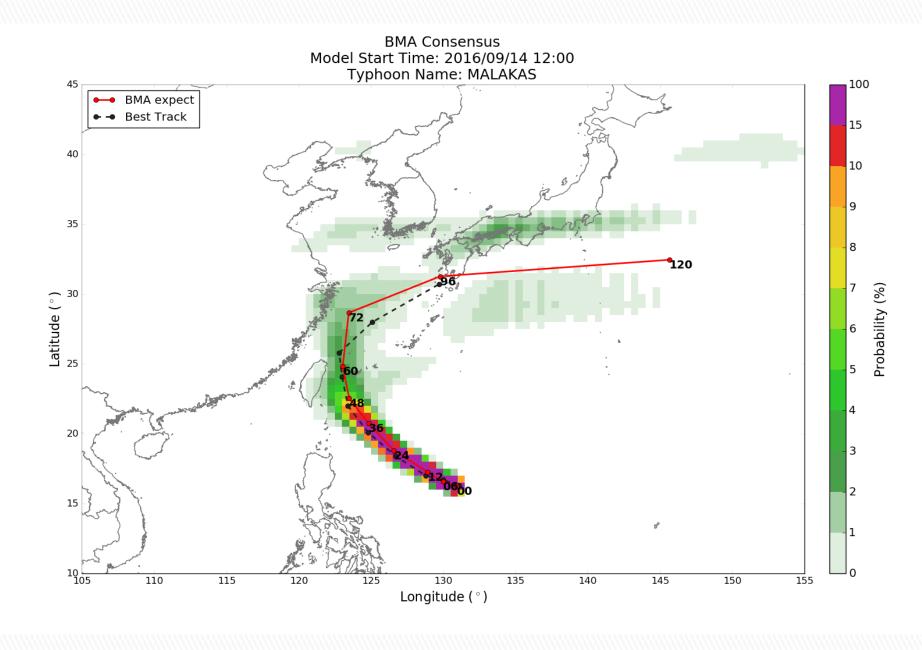


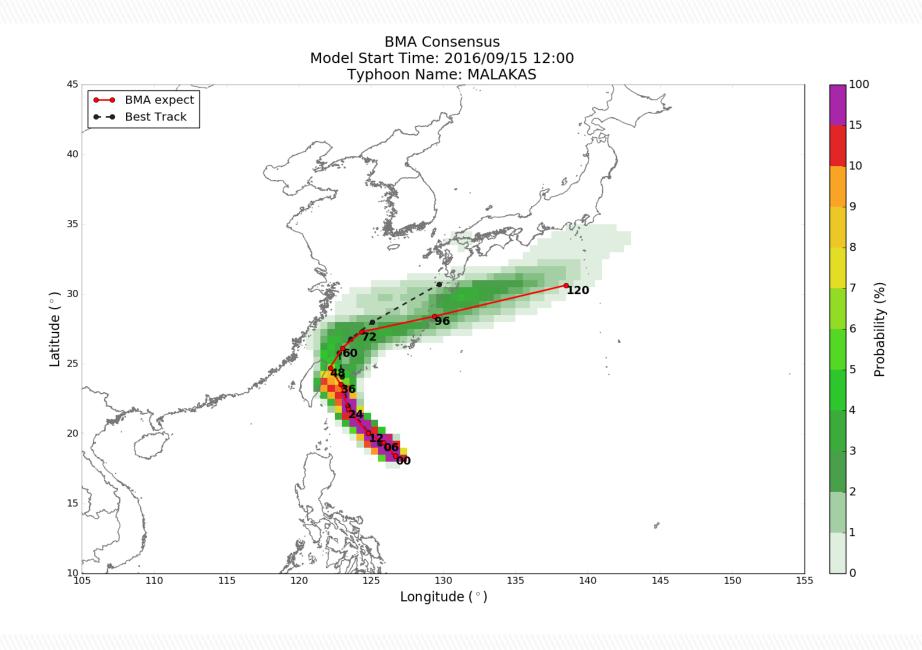












討論與結論

- ▶以BMA方法產製之颱風路徑機率整合,具有可作 為決定性預報的期望值預報,以及地圖上之路徑 機率分布。
- 使用者除了可使用決定性預報之外,同時可由路 徑機率資訊了解不確定性的分布狀況,進而提升 預報準確率。
- ▶ BMA所使用的訓練期資料隨著預報的時間不同而 變化,可以提供模式優劣消長的客觀資訊。

謝謝聆聽