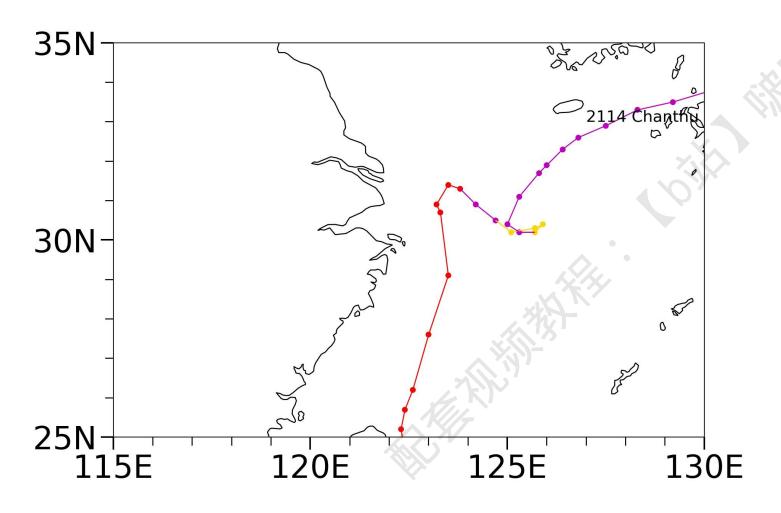
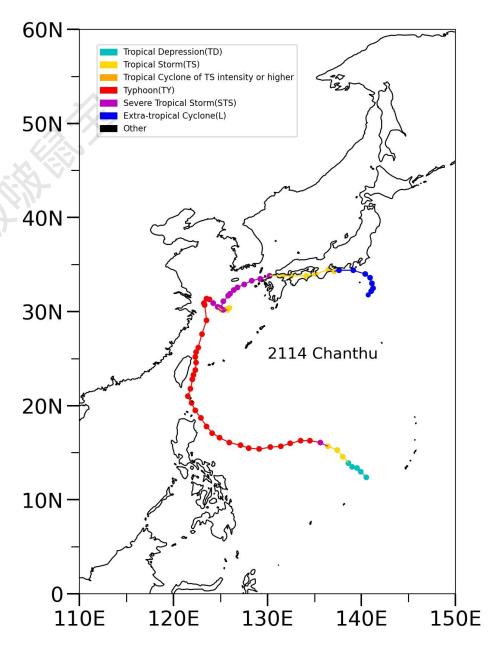


9/08 9/09 9/10 9/11 9/12 9/13 9/14 9/15 9/16 9/17 9/18

60N

▶ 2021年14号台风"灿都"路径





> 站点观测数据时间序列

• 观测站点数据: 国家海洋科学数据中心

时间分辨率: 1h 嵊山站

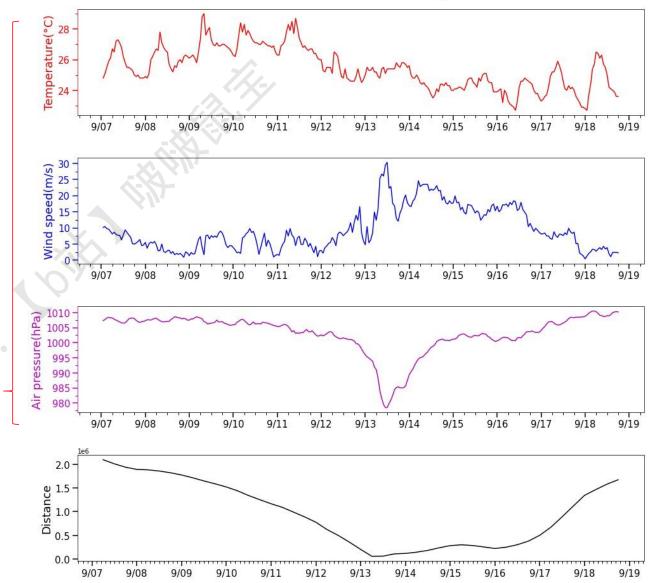
• 台风数据:中国气象局热带气旋资料中

心 (CMA) 时间分辨率: 6h

气温、风速、气压

台风离该站的距离

Observation data in ShengShan

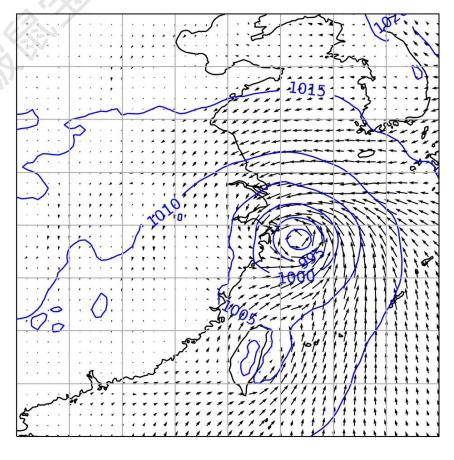


> 气温、风速、气压相关性分析

研究思路:

本案例中, 气压可以在一定程度上反映台 风及其周围的中小尺度对流系统等对观测 站点的影响(台风-低压),同时气温的日 变化&中长期变化趋势等也会对气压造成影 响。为了更准确地研究气压和风速的关系, 可计算消除气温影响下, 气压和风速的偏 相关系数。

2021-09-13 00:00:00 2114 Chanthu



M print(df)

	Temperature	Wind_speed	Air_pressure
153	24.8	10. 2	1007.3
154	25. 1	10. 4	1007.7
155	25. 5	9.8	1008. 2
156	25. 9	9.6	1008.4
157	26. 1	8.9	1008.3
			* * *
430	24. 1	1. 1	1009.3
431	24.0	2.4	1010.0
432	23.9	2.4	1010.2
433	23.6	2.4	1010.3
434	23.6	2.3	1010.2

首先计算这三个变量两两之间的相关系数

- 1) 把数据转换成pandas中的Dataframe格式
- 2) 使用pandas中的corr函数可得到相关系数矩阵

[282 rows x 3 columns]

变量A和B之间的相关系数:

$$r_{AB} = \frac{Cov(A, B)}{\sqrt{D(A)}\sqrt{D(B)}}$$

In [16]:

M df. corr()

Out[16]:

	Temperature	Wind_speed	Air_pressure
Temperature	1.000000	-0.415792	0.184012
Wind_speed	-0.415792	1.000000	-0.726433
Air_pressure	0.184012	-0.726433	1.000000

Cov(A,B): AB的协方差

D(A): A的方差

在三个变量中,消除变量C影响下,变量A和B之间的一阶偏相关系数:

$$r_{AB \cdot C} = \frac{r_{AB} - r_{AC} \cdot r_{BC}}{\sqrt{(1 - r_{AC}^2)} \sqrt{(1 - r_{BC}^2)}}$$

```
In [21]: 

| r_wa=df['Wind_speed'].corr(df['Air_pressure'])
| r_at=df['Air_pressure'].corr(df['Temperature'])
| r_wt=df['Wind_speed'].corr(df['Temperature'])
| r_wa_t=(r_wa-r_at*r_wt)/(((1-r_at**2)**0.5)*((1-r_wt**2)**0.5))
| print('气压和风速的相关系数: ',r_wa)
| print('消除气温影响下,气压和风速的偏相关系数: ',r_wa_t)

| 气压和风速的相关系数: -0.7264329280078583
| 消除气温影响下,气压和风速的偏相关系数: -0.7270392344821902
```

可以看出在消除气温影响下,气压和风速的相关性更强了一些(但不多)

解释现象

影响气温变化的因素是多尺度的。将气温时间序列 数据进行滤波,台风对气温的冷却效应主要体现在 短期分量的作用。由于本案例中气温和气压的相关 系数相对不高,故在消除气温影响下,气压和风速 的相关性只是略强了一些。

Temperature	Wind speed	Air_pressure

Temperature	1.000000	-0.415792	0.184012
Wind_speed	-0.415792	1.000000	-0.726433
Air_pressure	0.184012	-0.726433	1.000000

短期分量 TC冷却效应

