

# 团队成员



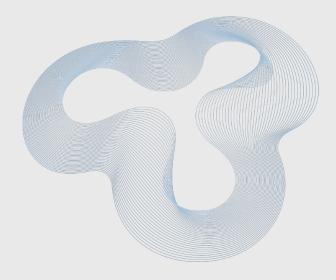
谭龙兴:浙江天垂,北京航空航天大学



岳宏颖:吉利汽车,中国人民大学



成绩: 5th



## 任务分析

### 任务:

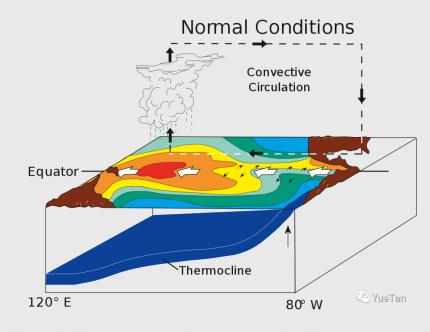
• 过去12个月的气象数据(sst、t300、ua、va)预测未来24个月的NINO3.4指标

### 评价函数:

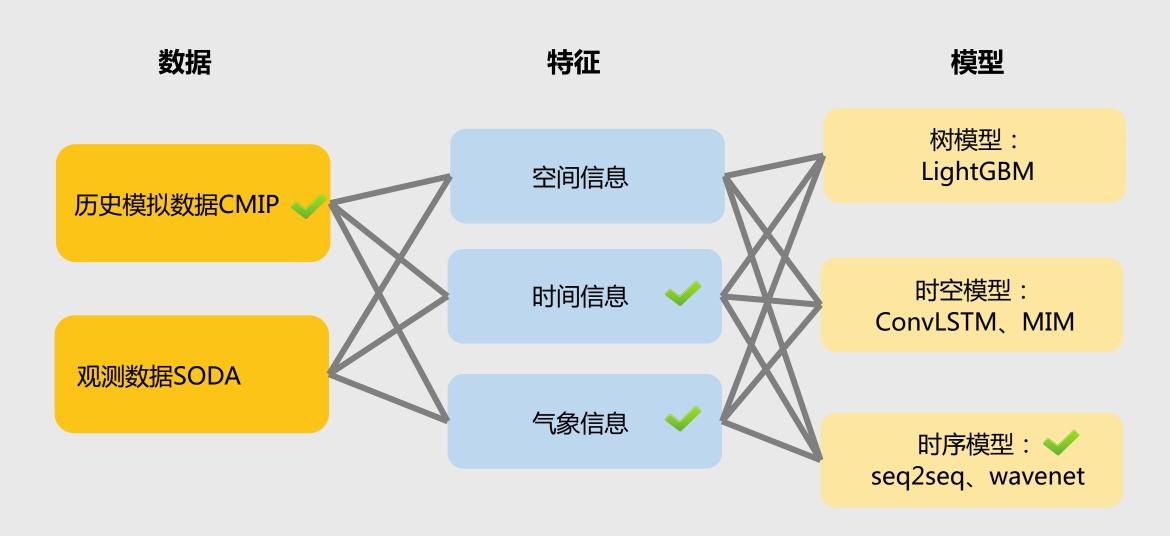
• 相关性表示整体趋势相似性,RMSE表示趋势的贴近程度,越远的预测权重越高

### 难点:

- 长距离预测
- 规律本身具有随机性(线上线下分差较大)



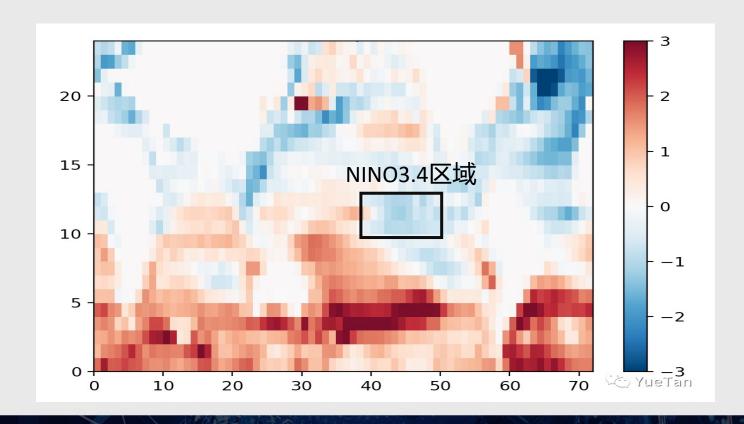
# 技术路线



# 最终方案:气象特征 + 简单模型

短期预测:全量数据+全局特征+时空模型

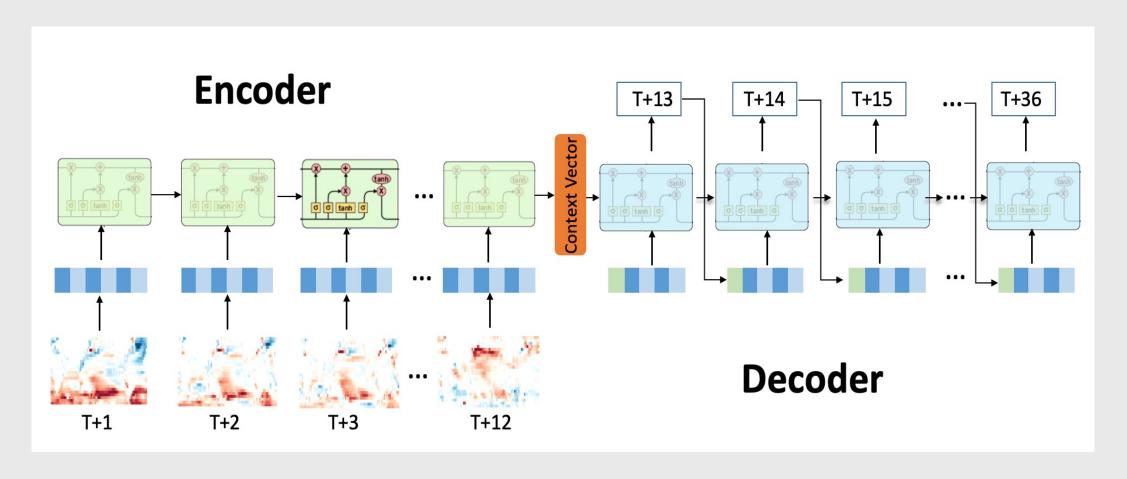
长期预测:采样数据+局部特征+时间序列模型



2021 Al Earth 人工智能创新挑战赛 总决赛

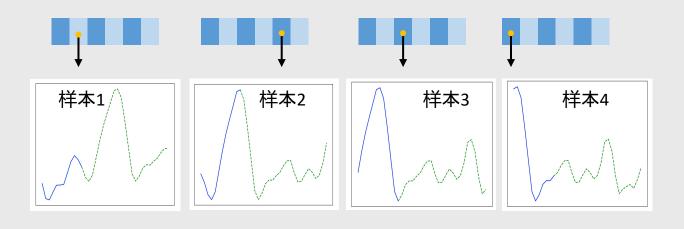
## 模型:简单高效

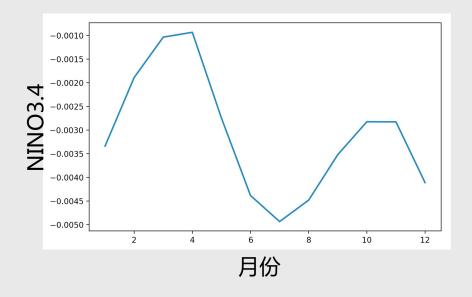
**损失函数:根据评价函数增大长期预测权重**, weight = [log1p(i) for i in range(1, 25)]



# 数据:CMIP训练,SODA验证

数据采样:每6个月随机选取一个起点作为样本

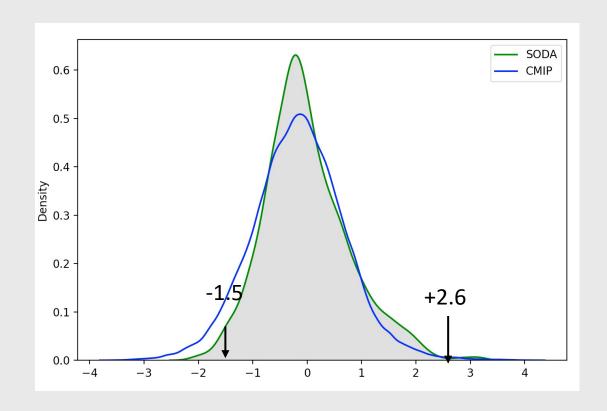




- NINO3.4大周期为3~4年、甚至7-8年,但每半年可能改变趋势具有小周期性
- 每6个月采样一次,每个时序样本中都蕴含新的变化规律,使样本具有代表性

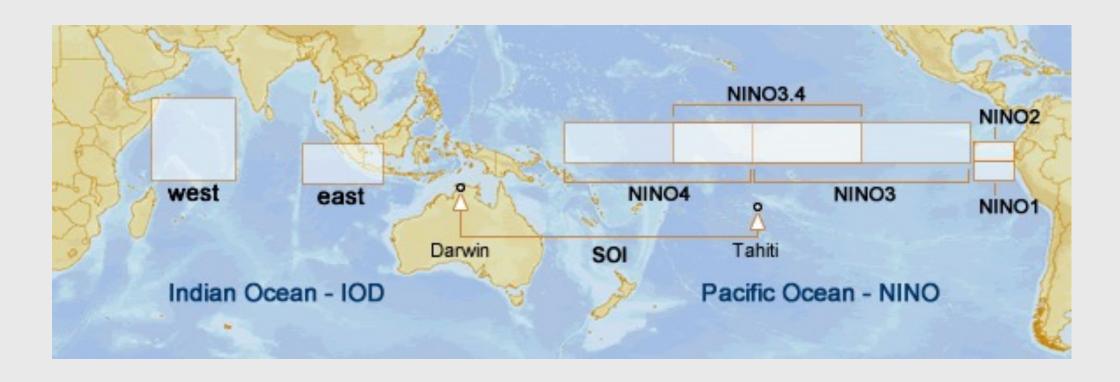
# 数据:CMIP训练,SODA验证

数据筛选:选择SODA近80年0.5%~99.5%分位数,学习主体的变化规律



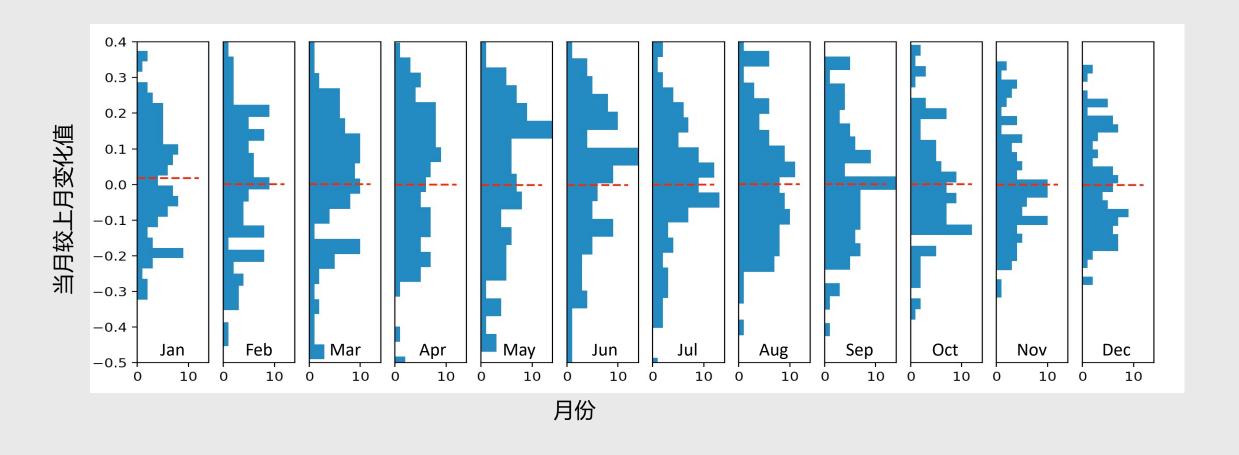
## 特征

## 气象特征: 善用领域知识

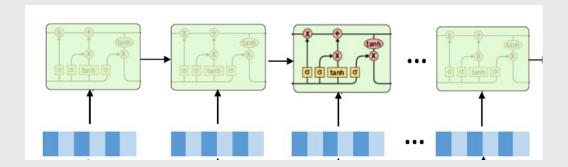


## 特征

### 时间信息特征: 不同月份与季度NINO3.4的变化情况不同 → 编码解码结构的模型



## 特征



### 编码特征:

#### 气象特征:

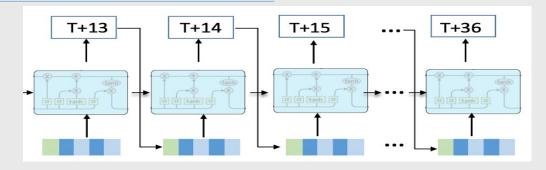
NINO12, NINO3, NINO3.4, NINO4, TNI(NINO4-NINO12), NINO4-NINO3

#### 时序特征:

NINO3.4、T300前两个月历史值(lag2) NINO3.4区域sst最大值、标准差

#### 时间信息特征:

月份embedding、季度embedding



## 解码特征:

#### 时间信息特征:

月份embedding、季度embedding

## 验证

## 验证方法:

• 对观测数据SODA进行十次采样,加最后一段的平均值

## 结果:

- 线上A榜与B榜分数相对一致
- 模型较大改动时,线上线下仍有不确定性
- 小改动时,线下结果可以较好反应线上成绩

# 其他Idea

## 目标傅立叶变换:

• 对目标傅立叶变换可以提取目标间的波形关系,同时将时域中24个值的预测转化为频域中5个值的预测

### 时间预训练方法:

• 取前36个月历史预测未来24个月作为预训练权重,训练时将前24Dropout为零,留下后12个

### 数据和特征增强:

• 倒序,mixup增强,信号处理中的特征提取

## 总结

## 模型简单高效:

气象特征加简单编码解码模型,线上训练加预测半小时内结束

## 善用领域知识:

注重气象知识融入到特征,增加可解释性

## 深入数据特点:

根据数据特点,决定数据的采样规律,使样本具有代表性

