# Un Servizio Climatico Operativo per la previsione della Siccità

Arianna Di Paola<sup>1</sup>, Ramona Magno<sup>2</sup>, Edmondo Di Giuseppe<sup>1</sup>, Sara Quaresima<sup>1</sup>, Leandro Rocchi<sup>2</sup> and Massimiliano Pasqui<sup>1</sup>

<sup>1</sup> National Research Council of Italy, Institute for BioEconomy, Rome, Italy

<sup>2</sup> National Research Council of Italy, Institute for BioEconomy, Sesto Fiorentino, Italy

**AIAM 2025** 

11-13 giugno, Osimo (AN)





Tendenze medie di una stagione (1-12 mesi) rispetto alla norma storica



Basati su due approcci principali

Earth System Models (ESMs)

Simulano i processi fisici alla base del clima

Modelli empirico-statistici

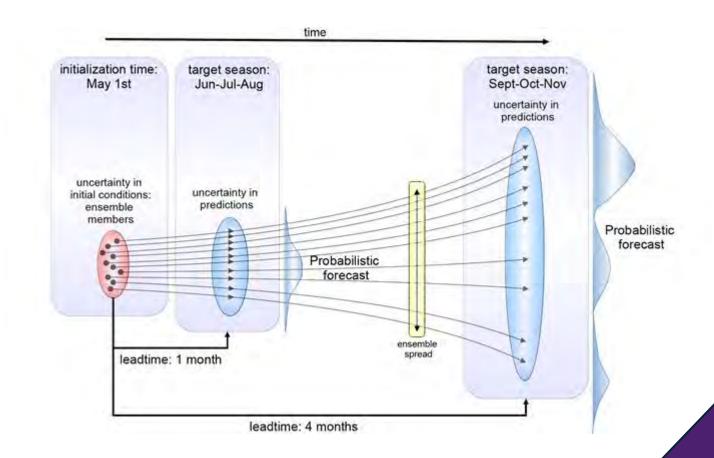
Basati su relazioni empiriche. Usano dati osservati e modelli statistici tra variabili climatiche

### Earth System Models

Dipendono dalle condizioni iniziali

Supportano scenari futuri anche in condizioni **mai osservate prima** 

Non ha la responsabilità della previsione



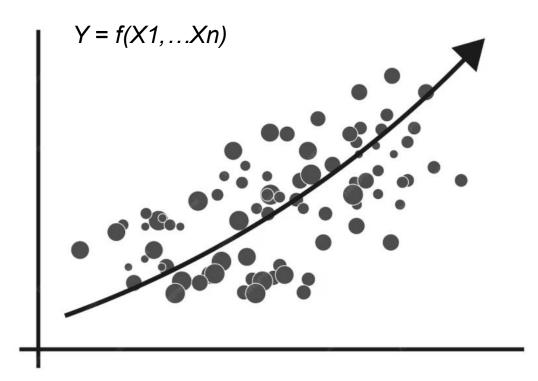
#### Modelli Statistici

Y = Target

Definisci direttamente la variabile di interesse

 $X_{1-n}$  = Predittori o *input features* 

Hai la responsabilità di definire le sorgenti di predicibilità



#### Modelli Statistici

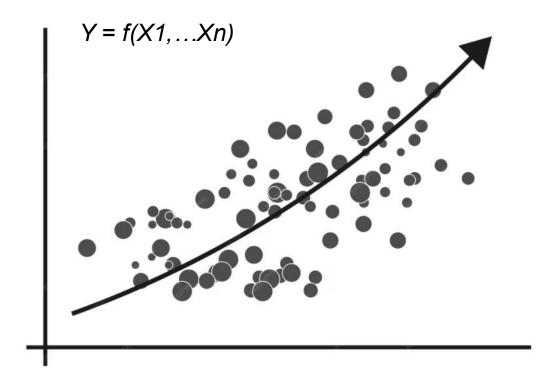
Y = Target

Definisci direttamente la variabile di interesse

 $X_{1-n}$  = Predittori o *input features* 

Hai la responsabilità di definire le sorgenti di predicibilità

- Metriche esplicite, interpretabili e applicabili
- Flessibili e trasferibili
- Incapaci di prevedere un evento mai verificatosi



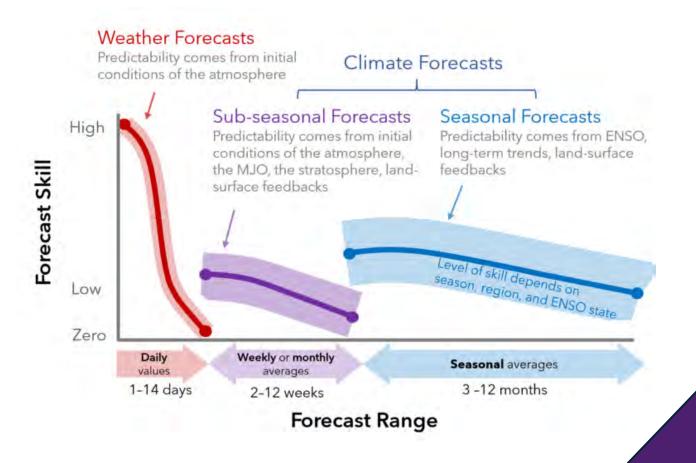
### Barriere da superare

ESMs La comunicazione è complessa

ESMs Disconnessione tra variabili previste e le informazione utili per le decisioni degli utenti

ESMs Affidabilità bassa ML

Credits: J. Lukas, modified from Lukas and Payton 2020, originally adapted from E. Gawthrop and T. Barnston, International Research Institute for Climate and Society



# Area pilota

Identificare un indicatore di siccità che sia collegato ad un impatto chiaro e misurabile. Prevederne l'andamento stagionale

P



Precipitazione: ARCIS

NetCDF, dato su griglia 0.06°

1961-2024

Aggregato su scala mensile

O

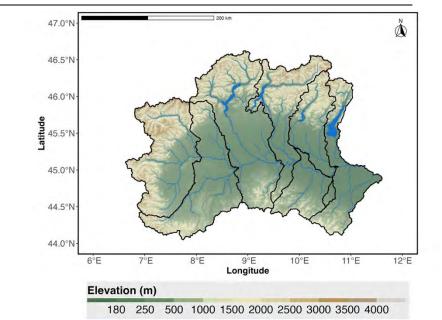


Portata: ARPAE

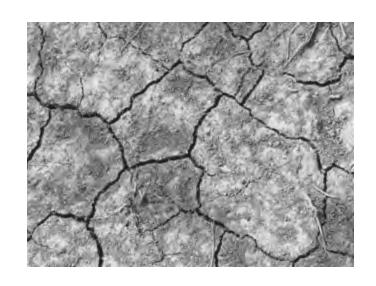
CSV, Portata sezione Pontelagoscuro

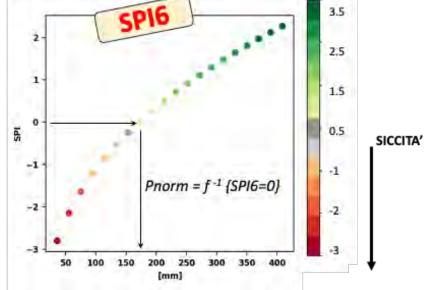
1961-2024

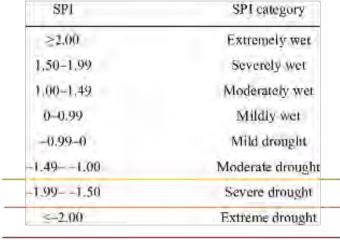
Aggregato su scala mensile



# **Target: Siccità**







#### COS'È LA SICCITÀ

Deficit di precipitazione rispetto alla climatologia locale

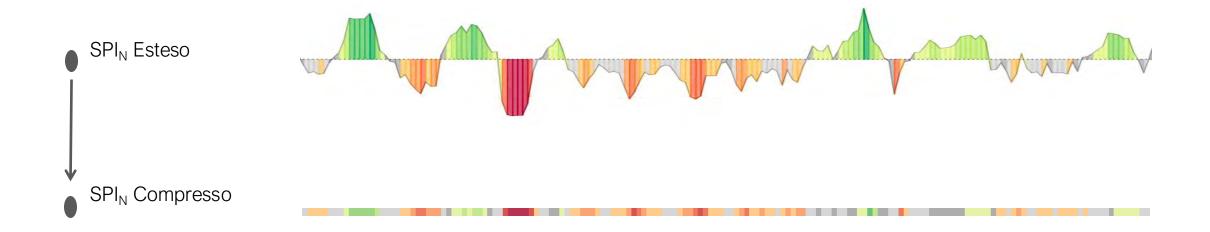
#### **COME SI MISURA**

Spesso misurata con l'Indice Standardizzato di Precipitazione (SPI)

#### COME SI CATEGORIZZA

Intervalli discreti da estremamente umido a estremamente severo

# Target: Siccità

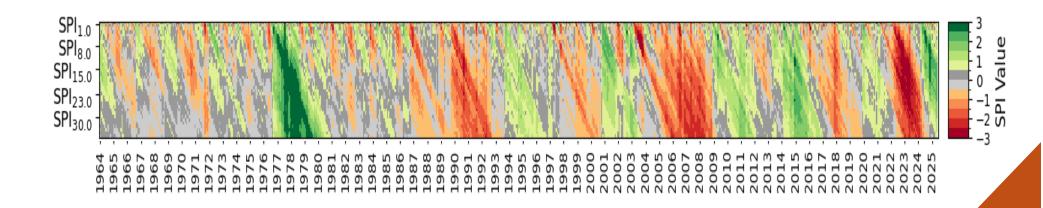


Quali le esigenze specifiche?

Utente: Autorità di Bacino Distrettuale del fiume Po (AdB Po)

Esigenza: Disponibilità idrica del bacini

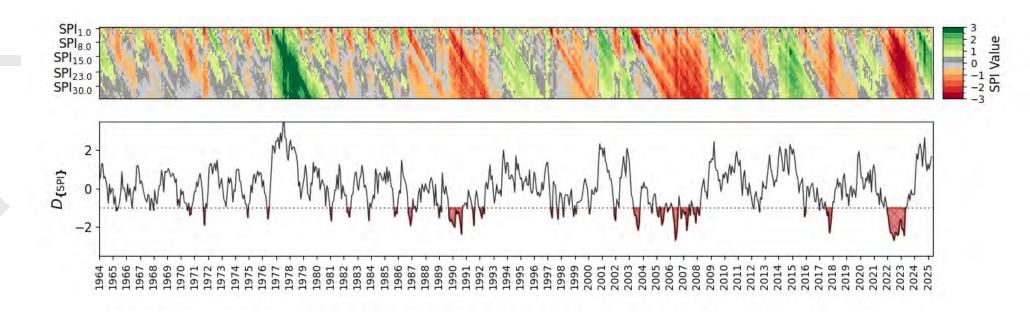
Variabile: la portata (Q) del fiume Po



 $\mathfrak{D}_{\{\mathsf{SPI}}$ 

}

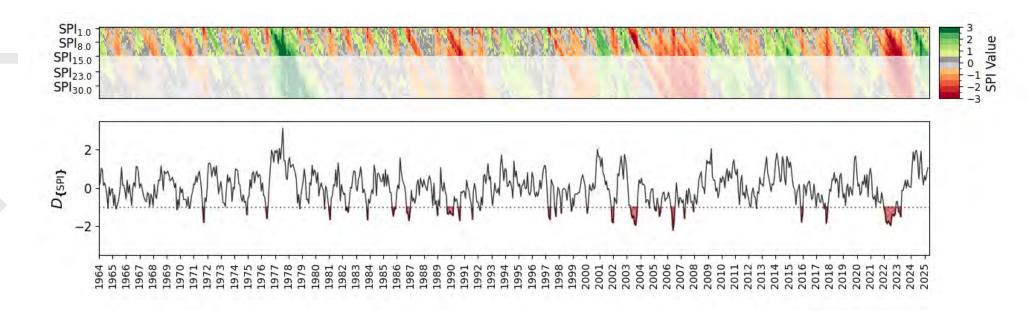
Media Ponderata



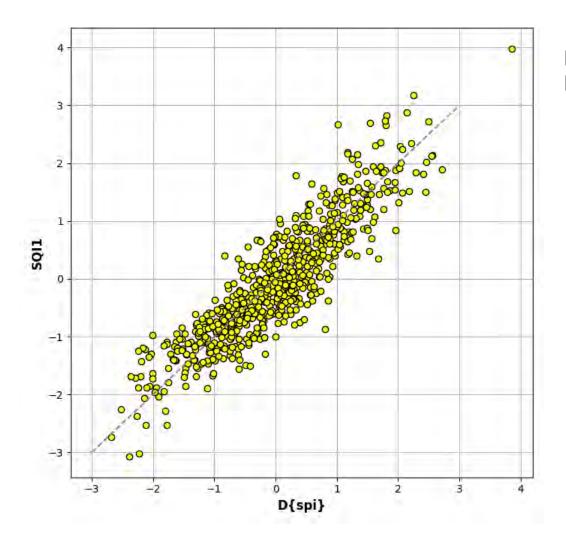
 $\mathfrak{D}_{\{\mathsf{SPI}}$ 

}

Media Ponderata



 $\mathfrak{D}_{\{\mathsf{SPI}\}}$ 



 $R^2 = 0.8$ RMSE = 0.5

### **Obiettivo**

Produrre e testare le previsioni stagionali di  $\mathfrak{D}_{\{SPI\}}$  per supportare la gestione idrica a scala di bacino e le decisioni agronomiche inerenti all'uso dell'acqua

# **Approccio Previsionale**

#### ESM: ECMWF - SEAS5

- NetCDF, dato su griglia a 1°
- Climatologia (historical) del modello : 1981-2016
- Scala mensile
- Lead-time: 1-6 mesi

### ML – Machine Learning (XGBoost)

- Previsione regredita dall'algoritmo di ML
- Climatologia di riferimento: ARCIS 1961- 2024
- Scala mensile
- Lead-time: 1-6 mesi

### SCF: ECMWF – SEAS5

Precipitazione, ensemble (51 membri)

- Anomalia di Precipitazione (+6mesi) rispetto alla climatologia del modello
- Trasposizione dell'anomalia sulla climatologia ARCIS, calcolo di  $\mathfrak{D}_{\{SPI\}}$
- Bande di dispersione ( $\sigma$ ) dell'ensemble

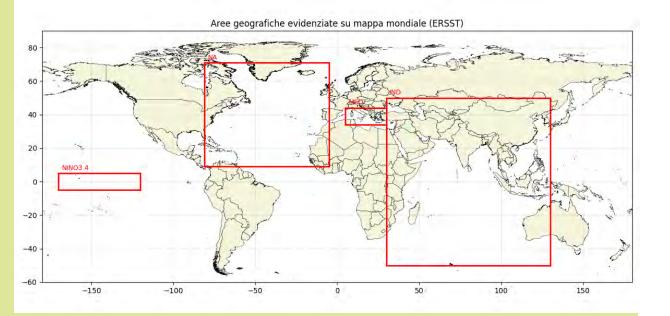
### SCF: ECMWF - SEAS5

Precipitazione, ensemble (51 membri)

- Anomalia di Precipitazione (+6mesi) rispetto alla climatologia del modello
- Trasposizione dell'anomalia sulla climatologia ARCIS, calcolo di  $\mathfrak{D}_{\{SPI\}}$
- Bande di dispersione ( $\sigma$ ) dell'ensemble

### **ML: XGBoost**

- INPUT: Temperatura della superficie oceanica in aree specifiche (teleconnessioni)
- ► TARGET: 𝔻(SPI) (+6 mesi) (un modello per ogni lead month, configurazione parametri di default)
- Addestramento e Validazione: K-Fold Cross Validation (K=10)
- Bontà ed Incertezza:R2, RMSE tra simulato e osservato



- Anomalie di SST (stessa baseline del target)
- > PCA
- > PC1 e PC2, timeseries mensili
- > Aggregazione con la stessa semantica del target ( $\mathfrak{D}_{\{PC\}}$ )

### **ML: XGBoost**

- INPUTS: Temperatura della superficie oceanica in aree specifiche (teleconnessioni)
- Target D<sub>{SPI}</sub> (+6 mesi)
  (un modello per ogni lead month,
  configurazione parametri di default)
- Addestramento e Validazione:K-Fold Cross Validation (K=10)

Bontà ed Incertezza:R2, RMSE tra simulato e osservato

### SCF: ECMWF – SEAS5

Precipitazione, ensemble (51 membri)

- Anomalia di Precipitazione (+6mesi) rispetto alla climatologia del modello
- Trasposizione dell'anomalia sulla climatologia ARCIS, calcolo di  $\mathfrak{D}_{\{SPI\}}$
- Bande di dispersione (σ) dell'ensemble

### **ML: XGBoost**

- INPUTS: Temperatura della superficie oceanica in aree specifiche (teleconnessioni)
- ► TARGET: 𝔻(SPI) (+6 mesi) (un modello per ogni lead month, configurazione parametri di default)
- Addestramento e Validazione: K-Fold Cross Validation (K=10)
- Bontà ed Incertezza:R2, RMSE tra simulato e osservato

# Configurazione dei casi

#### Anni selezionati:

- 2017
- 2022

### Mesi di previsione:

- Da Dicembre +6 mesi → scelta varietale
- Da Aprile +6 mesi → gestione semine

2016/17

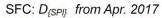
**ECMWF** 

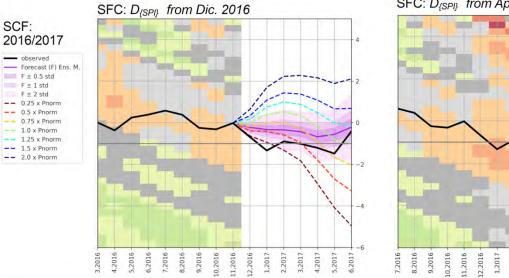
 $\mathfrak{D}_{\{SPI\}}$  Osservato

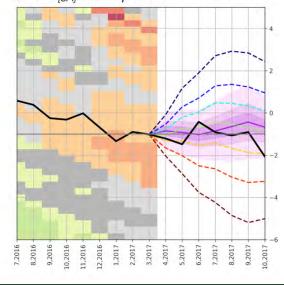
 $\mathfrak{D}_{\{\mathsf{SPI}\}}$  Previsto

#### Dicembre +6 mesi

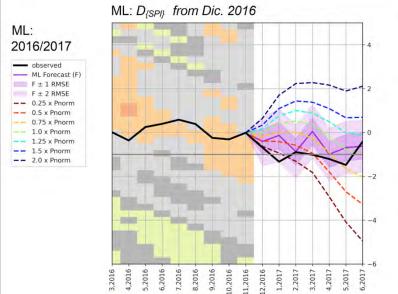
#### Aprile +6 mesi



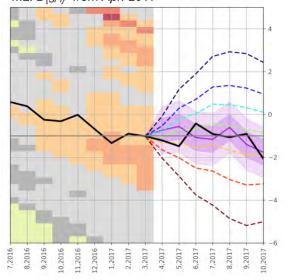




ML







2021/22

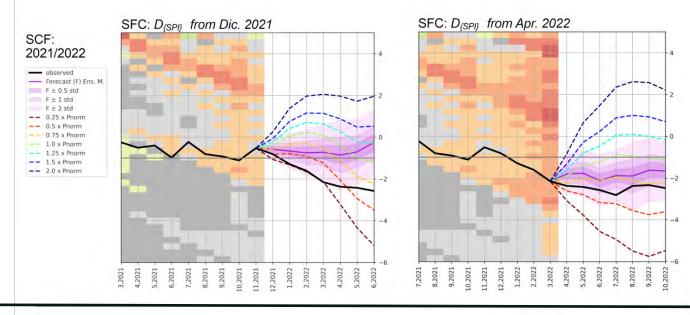
**ECMWF** 

 $\mathfrak{D}_{\{\mathsf{SPI}\}\ \mathsf{Osservato}}$ 

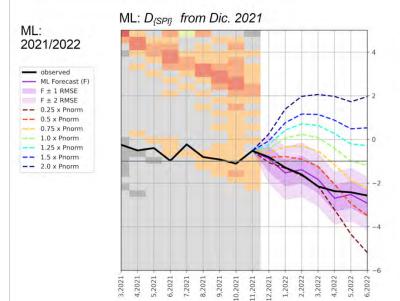
 $\mathfrak{D}_{\{SPI\}\ Previsto}$ 



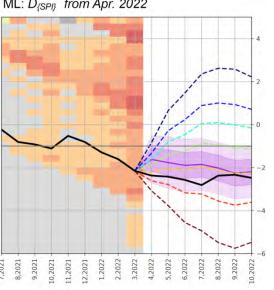
#### Aprile +6 mesi



ML



ML: D<sub>{SPI}</sub> from Apr. 2022



### Conclusioni

#### VERSO UN SERVIZIO CLIMATICO OPERATIVO PER LA PREVISIONE DELLA SICCITA

Definizione di un indicatore user-oriented legato ad un impatto concreto e misurabile di interesse per lo stakeholder

Previsioni climatiche in modalità seamless Il sistema fornisce una narrativa continua e coerente del rischio climatico su diversi orizzonti temporali

#### Accessibilità e trasparenza

Le previsioni sono presentate in modo chiaro, con ipotesi esplicite e confronti diretti tra osservato e simulato, facilitando l'uso operativo Approccio operativo e replicabile





#### **User Oriented**

L'Osservatorio siccità è concepito per fornire informazioni per supportare i diversi bisogni e competenze degli utenti

#### **Open Science**

**OPEN Data** 

**OPEN Source** 

**OPEN Access** 

Standard

### Principi FAIR

**FINDABLE** 

**ACCESSIBLE** 

**INTEROPERABLE** 

REUSABLE

### Europa Mondo



#### Indice

SPI

SQI

SPI

#### INFO

Heatmap: valori dell'indice standardizzato per scale temporali continue (1-36 mesi)

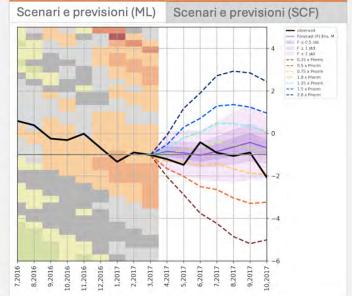
 valori al di sotto della soglia -1 indicano siccità severe

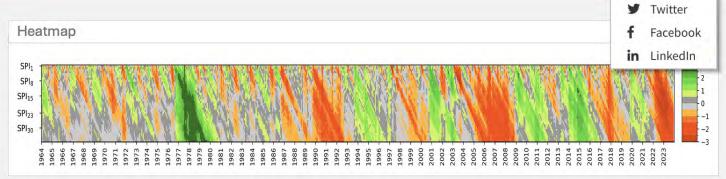
CDN: deviazione cumulata dalla normale (somma cumulata dell'indice standardizzato a 1 mese)

Previsioni ML:

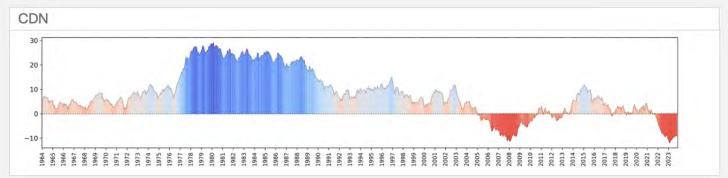
Previsioni SCF:











### Grazie

#### Arianna Di Paola

- arianna.dipaola@ibe.cnr.it
- Via dei Taurini 19, Roma
- https://droughtcentral.it



