- 1- prima visualizzazione 01Auser.jpg
- 2- primo taglio al 01/01/2006 user 02Auser

Commento: ci vengono forniti i dati di 5 pozzi, suddividi in un gruppo a Nord, composto dai pozzi SAL, PAG, CoS e DIEC e da un pozzo a Sud, il pozzo LT2. Di queste 5 variabili, che esprimono il livello di profondità' dell'acqua, in metri, nei pozzi, le nostre variabili target sono i livelli dei pozzi SAL e CoS a nord e LT2 a sud.

```
Tabella dei missing
```

A tibble: 27 x 3 variable n miss pct miss <chr> <int> <dbl> 1 Depth to Groundwater DIEC 4884 59.9 2 Depth to Groundwater PAG 4347 53.3 3 Depth_to_Groundwater_CoS 3839 47.1 4 Depth_to_Groundwater_SAL 3609 44.3 5 Depth to Groundwater LT2 3352 41.1 6 Rainfall Piaggione 3224 39.5 7 Rainfall_Monte_Serra 2865 35.1 8 Rainfall Gallicano 2859 35.1 9 Rainfall Pontetetto 2859 35.1 10 Rainfall_Orentano 2859 35.1 # ... with 17 more rows

3- grafico 04AUSER_filtered_depth_to_groundwater andamento dei pozzi con presenti i missing + Grafico 05AUSER_target_depth_to_groundwater dettaglio dei pozzi target SAL, CoS e LT2 (degli tu se inserire entrambi i grafici o solo il secondo)

La parte verde e' il pozzo a sud LT2. I valori di profonditi' sono espressi in valore assoluto

4-grafico 12AUSER_corr_temp Temperatur + variabili target, tre pozzi Non sembra che ci sia correlazione (la parte verde LT2 rappresenta l'unico pozzo a sud)

5- grafico 11AUSER_corr_rain + variabili target, tre pozzi, la parte verde e' il pozzo a sud LT2

6- grafico 14AUSER_pozzi_missing visualizzo la d'istituzione dei valori missing dei 5 pozzi, sia per i tre target e anche per gli altri pozzi. Studio come riempire i valori imputandoli con una semplice linear interpolation oppure utilizzando a funzione imputeTS dedicata alle serie temporali.

7- ecco il risultato con il grafico 05AUSER_pozzi_NO_missing con i valori riempiti con la funzione input TS, per i pozzi (sia target, sia per gli altri pozzi).

8-outliers grafico 16box auser pozzi

+ i grafici 17, 18, 19 delle variabili target (cos, lt2, Sal). Dove possibile, porto i valori outliers al quartile ppiu' vicino, per esempio se ipotizzo un errore del sensore di misurazione. Per valori outliers ripetuti, come per esempio per il pozzo SAL, non e' possibile intervenire.

Per esempio, il pozzo CoS ha 4 valori di outliers pari a zero e decido di intervenire:

Grubbs test for one outlier:

data: auser8\$impCoS

G = 4.77370, U = 0.99569, p-value = 0.004673

alternative hypothesis: lowest value 0 is an outlie

Il risultato e' questo grafico 20auser_boxplot (decidi tu se inserirlo oppure no)

9- grafico 23auser temp no outliers temp

Ma sul grafico img/auser/21auser_temp.jpg noto che il sensore di pioggia di Ponte a Moriano, dal 2017, riporta il valore 0 C consecutivo per mesi interi, sicuramente e' un valore errato e dal modello dovro' escludere questa variabile.

10-grafico 24auser_rain.jpg there's a long tail si vedono alcuni outliers + grafico 26auser_rain_all visone d'insieme delle variabili pioggia (outliers)

```
11- checking out for missing - rain and temp
12- grafico 29auser_rain_missing2 vedo i missing per la pioggia e riempio con i dati di rbmete3
(Per le temperature non ci sono missing, non serve il grafico, specifico quanto scritto sopra che
per il modello devo escludere la temperatura di Ponte a Moriano, che per mesi consecutivi porta il
valore a zero)
Se vuoi riportare il codice per Monte Serra:
## manipulating temp data
rf monteserra <- rf monteserra ms %>%
 dplyr::rename(date1 = filename) %>%
 mutate(date1 = gsub("./data/meteoMonteSerra/", "", date1),
 date1 = gsub(".csv", "", date1),
date1 = gsub("([a-z])([[:digit:]])", "\\1 \\2", date1, perl = T)) %>%
separate(date, into = c("weekday", "day")) %>%
 dplyr::select(-weekday) %>%
 unite(date final, day,date1, sep = " ") %>%
 mutate(date_final = str_replace(date_final, "ago", "08"),
       date final = str replace(date final, "gen", "01"),
      date_final = str_replace(date_final, "feb", "02"), date_final = str_replace(date_final, "mar", "03"), date_final = str_replace(date_final, "apr", "04"),
      date_final = str_replace(date_final, "apr", "04"),
date_final = str_replace(date_final, "mag", "05"),
date_final = str_replace(date_final, "giu", "06"),
date_final = str_replace(date_final, "lug", "07"),
date_final = str_replace(date_final, "sett", "09"),
      date_final = str_replace(date_final, "ott", "10"),
date_final = str_replace(date_final, "nov", "11"),
date_final = str_replace(date_final, "dec", "12"),
       date_final = gsub(" ", "/", date_final),
       date final = dmy(date final)) %>%
 dplyr::rename(Date = date final) %>%
 dplyr::select(Date, prec) %>%
 arrange(Date)
13-Missing Hydrometry grafico 30auser_Hydrometry
I valori mancanti sono pochi si possono interpolare
14- grafico 31auser_NO_missing user senza I missing
15- abbiamo aggiunto la variabile stagione e la variabile neve
16-grafico 32auser target no missing per visualizzare andamento delle variabili da predire
17- grafico 33auser_correlazione matrice di correlazione di tutte le variabili - la situazione si
presenta complessa, le piogge sono abbastanza correlate tra loro e anche le temperature.
18- grafico 34auser_temp.jpg temperature dove si nota l'errore del sensore di Monte a Moriano a
zero da giugno 2017
19- grafico 35auser volumi
I valori di queste variabili
#sono negativi in quanto riguardano la quantità di acqua
#prelevata dal luogo indicato.
# si puo' pensare di di escludere le variabili che descrivono i
#serbatoi CC1 e CSA per la loro correlazione con altre variabili, e di scegliere le variabili CC2 e
CSAL per la maggiore varianza
20- grafico 36auser_H commento
```

##commento: osservo piaggione #nel modello si puo' pensare di rimuovere questa variabile anche perche' #molto correlata con altre, guardano la matrice di correlazione

21- grafico 37auser_season_target distribuzione delle variabili target per stagione Commento

per il pozzo LT2 non ci sono molte differenze per stagioni

per i pozzi CoS e per Sal i pozzi sono piu' profondi in estate e autunno

ricordo che abbiamo preso il valore assoluto (i valori sono negativi)

22- MODELLI

#####Random forest

-Target impCOS. Grafico 40auser RF cos.jpg

#II pozzo PAG ha maggiore influenza sul modello.

#Ha un impatto sul modello oltre 3 volte maggiore rispetto alla

#seconda variabile più importante, che è il volume POL

#Le piogge dalle regioni incluse, si sono rivelate avere

#il minor impatto sul modello.

errore RMSE Test: 0.22 COS #### Sample size of test (predict) data: 1106

Number of grow trees: 500

Average no. of grow terminal nodes: 441.69

Total no. of grow variables: 15
Resampling used to grow trees: swr
Resample size used to grow trees: 1106

Analysis: RF-R Family: regr

% variance explained: 97.39 Test set error rate: 0.05

-Target impLT2

Grafico 41auser_RF_LT2

#II volume CSAL ha maggiore influenza sul modello, le piogge hanno poca influenza

errore RMSE Test: 0.07 LT2

Il volume CSAL ha maggiore influenza sul modello.

#Ha un impatto sul modello oltre 3 volte maggiore rispetto alla

#seconda variabile più importante, che è il volume CC2.

#

#Le piogge dalle regioni incluse, si sono rivelate avere

#il minor impatto sul modello.

Sample size of test (predict) data: 1106

Number of grow trees: 500

Average no. of grow terminal nodes: 439.236

Total no. of grow variables: 19
Resampling used to grow trees: swr
Resample size used to grow trees: 1106

Analysis: RF-R Family: regr

% variance explained: 98.31

Test set error rate: 0

-Target pozzo impSAL GRAFICO 42auser_RF_SAL

errore RMSE Test: 0.1 SAL

#II pozzo DIEC ha maggiore influenza sul modello.

```
#seconda variabile più importante, che è il pozzo PAG.
#Le piogge dalle regioni incluse, si sono rivelate avere
#il minor impatto sul modello.
23- MODELLI GBM
Avendo tre variabili taget, ho creato tre dataset
pozzo SAL, pozzo LT2, pozzo CoS
-POZZO COS
Per fare un esempio, riporto i dati di pozzo CoS
coef(pozzo CoS sw$finalModel, 10)
        (Intercept)
                     Rainfall Monte Serra
       -6.722509e-01
                             4.213340e-03
 Temperature_Monte_Serra
                                    Volume POL
        1.135433e-02
                             -2.792359e-04
         Volume CC2
                             Volume CSAL
       -1.948930e-05
                             -1.120896e-05
Hydrometry Monte S Quirico
                                         imp2
        1.135015e+00
                              4.560863e-01
            imp4
                          SeasonAutumn
        1.083754e+00
                              6.755132e-01
       Season.Spring
       -3.611277e-01
#### pozzo cos GBM #### RMSE 0.2248 pozzo CoS GB ####
# A tibble: 6 x 2
                 rel.inf
 var
                    <dbl>
 <chr>
1 pozzo PAG
                        59.3
2 Volume POL
                        14.8
3 pozzo_DIEC
                        10.2
4 Season.Autumn
                          5.91
5 Volume CC2
                         3.55
6 Hydrometry_Monte_S_Quirico
                               1.85
Grafici 43 e 44 — —-
÷÷÷///??Valori attuali e predetti grafico 45pozzo_cos_pred??? Mi sembra errato non mettere
- POZZO pozzo 3 LT2
  #### RMSE 0.0865 pozzo LT2 GB ####
Grafico 46pozzo_LT2_GB. - quanto incidono le variabili:
# A tibble: 6 x 2
 var
          rel.inf
 <chr>
             <dbl>
1 Volume_CSAL
                 58.3
2 pozzo DIEC
                18.5
3 Volume_CC2
                 8.96
4 Volume_POL
                 6.32
5 Season.Spring
                1.90
6 pozzo_PAG
                 1.83
Grafico 47auser_pozzolt2_features
```

Grafico 48pozzo_lt2_pred valori attuali e predetti??? Mi sembra errato non mettere

#Ha un impatto sul modello oltre 3 volte maggiore rispetto alla

- POZZO SAL
- Grafico 49pozzo_SAL_GB
- #### RMSE 0.1139 pozzo SAL GB ####
- INFLUENZA DELLE VARIABILI
 - # A tibble: 6 x 2
- rel.inf - var
- <chr> <dbl>
- 1 pozzo_PAG 43.6
- 2 Hydrometry_Monte_S_Quirico 14.5
- 3 pozzo_DIEC 12.4
- 4 Volume_POL 10.6
- 5 Volume_CSAL 8.55
- 6 Volume_CC2 3.28

Grafico 50auser_pozzosal_features Grafico 51pozzo_sal_pred ??? Mi sembra errato non mettere