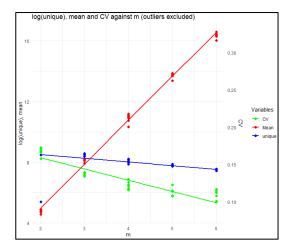
12/03 - Altri tentativi

Il grafico che si potrebbe inserire (previo modifiche per migliorarne l'estetica) per riassumere l'azione di m è questo qua sotto con tre linee colorate. Che ne dici? Ho dovuto utilizzare log(unique) e scalare CV altrimenti non avremmo visto niente dato che unique è nell'ordine delle migliaia.



Ho cercato anche di cambiare un po' le regressioni per provare a trovare un collegamento tra SNPs/unique con M ed n. Un risvolto interessante è che, utilizzando log(SNPs) e log(unique), M ed n migliorano leggermente i modelli.

SNPs

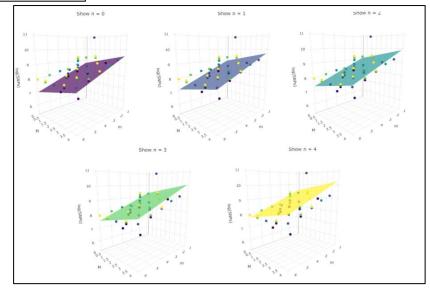
• Vecchio: **Im(SNPs ~ log(m)**, data = df). Su 30 repeats di 10-fold cross validation, R-squared: 0.74 ± 0.29

• Prova 1: lm(log(SNPs) ~ m, data = df). Su 30 repeats di 10-fold cross validation, R-squared:

 0.73 ± 0.30

Prova 2: n ed M sono abbastanza importanti con lm(log(SNPs) ~ m+M+n, data = df). Su 30 repeats di 10-fold cross validation, R-squared: 0.76 ± 0.28

Ho creato un grafico di quest'ultima regressione contenente tutti i parametri, ma ho dovuto creare un piano di regressione per ogni valore di n perché non sapevo come plottare 4 dimensioni, ho il file html se vuoi. In generale, anche da come si vede dal summary, m fa diminuire il numero di SNPs, mentre M ed n sembra lo facciano aumentare. È il modello migliore fino ad ora anche se solo leggermente rispetto a quello contenente solo m. L'ho inserito nell'algoritmo su Python che ho creato.



UNIQUE

Unique invece continua a dipendere solo da m (e forse da n):

- con m, M ed n: 0.76 ± 0.28

con m ed n: 0.77 ± 0.27

- con solo m: 0.76 ± 0.28

Ho deciso di inserire il modello migliore (quello con m ed n) sull'algoritmo in Python. (Ho controllato che scikit scelga gli stessi coefficienti di R) quindi il programmino Python contiene i seguenti modelli:

```
\log(SNPs) = 9.0834 - 0.3492m + 0.1975M + 0.1878n
\log(unique) = 9.1135 - 0.3268m + 0.1254n
sd = 0.3196 + 0.2513m
mean = -0.9412 + 2.8844m + 0.0847M
```

Quando faccio andare l'algoritmo su Python ottengo che la soluzione migliore è "m= 4, M=0, n=4". Quando la provo ottengo:

Mean: 10.8323 (predetto = 10.5964)

Sd: 1.42895 (predetto = 1.3248)
SNPs: 5264 (predetto = 4618)

Unique: 3274 (predetto = 4055)

Ha sottostimato la media (che darebbe un risultato peggiore), ma ha sottostimato di gran lunga gli SNPs per locus (SNPs/unique) ed ha anche sottostimato la standard deviation (che ha anche sottostimato CV, predicendo 0.1250 contro il vero 0.1319), portandolo erroneamente a definire questa soluzione "ottimale". Non è una brutta soluzione, ma semplicemente non è quella ottimale, quindi direi che questo modello da delle buone stime ma non perfette.

In generale la mia conclusione è che i modelli che includono 'M' ed 'n' (negli SNPs e unique) non migliorano moltissimo rispetto a quelli contenete solo 'm' (potrei farci un test d'ipotesi di t-student sulle 30 ripetizioni del 10-fold cross validation, ora non mi va ma sono sicura darebbe come risultato che le due soluzioni non siano differenti), quindi continua a scegliere a caso M ed n.