

MULTIVARIATE LINEAR REGRESSION

Prof. Nielsen Rechia

nielsen.machado@uniritter.edu.br

Regressão Linear Multivariada

2

	Tamanho (pés ²)	Quartos	Pisos	Anos	Preço (\$1000)
$x^{(1)}$	2104	5	1	45	460
$x^{(2)}$	1416	3	2	40	232
$x^{(3)}$	1534	3	2	30	315
$x^{(4)}$	852	2	1	36	178
$x^{(n)}$
	x_1	x_2	x_3	x_4	y

Regressão Linear Multivariada

3

Temos que adicionar um valor x_0 para conseguir realizar multiplicação de matrizes

Regressão Linear univariada $\hat{f}(x) = \theta_0 + \theta_1 x$

Regressão Linear multivariada $\hat{f}(\mathbf{x}) = \theta_0 + \theta_1 x_1 + \theta_2 x_2 + \dots + \theta_m x_m$

$$\hat{f}(\mathbf{x}) = \theta_0 + \sum_{i=1}^m \theta_i x_i$$

Regressão Linear Multivariada

$$\hat{f}(\mathbf{x}) = \theta_0 + \sum_{i=1}^m \theta_i x_i$$

Vamos assumir a existência de um novo atributo x_0

		Tamanho (pés ²)	Quartos	Pisos	Anos	Preço (\$1000)
$x^{(1)}$	1	2104	5	1	45	460
$x^{(2)}$	1	1416	3	2	40	232
$x^{(3)}$	1	1534	3	2	30	315
$x^{(4)}$	1	852	2	1	36	178
$x^{(n)}$	1
	x_0	x_1	x_2	x_3	x_4	y

Regressão Linear Multivariada

5

Então podemos reescrever $\hat{f}(\mathbf{x}) = \theta_0 + \sum_{i=1}^m \theta_i x_i$

Como $\hat{f}(\mathbf{x}) = \Theta^T \mathbf{x}$

$$\Theta^T = \begin{array}{|c|c|c|c|c|c|} \hline \Theta_0 & \Theta_1 & \Theta_2 & \Theta_3 & \dots & \Theta_m \\ \hline \end{array}$$

$$\mathbf{x} = \begin{array}{|c|} \hline 1 \\ \hline x_1 \\ \hline x_2 \\ \hline x_3 \\ \hline \dots \\ \hline x_m \\ \hline \end{array}$$

Exercícios

6

Com os dados abaixo realize uma predição

Instância	Tamanho (pés ²)	Quartos	Pisos	Anos	Preço (\$1000)
	1416	3	2	40	323

Pesos: $\Theta_0 = 1$, $\Theta_1 = 0.3$, $\Theta_2 = 0.4$, $\Theta_3 = 0.4$, $\Theta_0 = 0.5$

Resposta: = 455.80

Regressão Linear Multivariada

7

Temos um modelo: $\hat{f}(\mathbf{x}) = \Theta^T \mathbf{x}$

Alguns parâmetros: Θ

Uma função de custo: $J(\Theta) = \frac{1}{2N} \sum_{i=1}^N \left(\Theta^T \mathbf{x}^{(i)} - f(\mathbf{x}^{(i)}) \right)^2$

Um objetivo, minimizar a função de custo

Regressão Linear Multivariada

8

Atualização dos pesos neste cenário:

repetir até convergir {

$$\theta_j := \theta_j - \alpha \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N \left[\left(\Theta^T \mathbf{x}^{(i)} - f(\mathbf{x}^{(i)}) \right) x_j^{(i)} \right]$$

para ($j = 0, 1, \dots, m$)

Armazenar os novos valores em variáveis temporárias!

x_0 é sempre 1

Regressão Linear Multivariada

9

Dicas:

Quando o dataset possui poucos atributos ou quando o conjunto de dados possui dados não lineares podemos utilizar estratégias como padronização ou transformação de dados

Ou podemos utilizar equações diferentes para o modelo

Exercício prático

10

Realizar a regressão linear com base no dataset Casas/ex1data2.csv utilizando a regressão linear do sklearn.

http://scikit-learn.org/stable/modules/generated/sklearn.linear_model.LinearRegression.html

```
In [ ]: from sklearn import linear_model

clf = linear_model.LinearRegression(normalize=True)
clf.fit(trainset_xs, trainset_fx)
predictions = clf.predict(testset_xs)
score = clf.score(trainset_xs, trainset_fx)
```

Exercício para entregar

Implemente uma regressão linear multivariada para prever o preço de uma casa, baseado em outros atributos (dataset Casas.data.csv)

Utilize 1 para todos os parâmetros $\Theta_0, \Theta_1 \dots \Theta_{13}$)

batch_size=8

Encontre um valor de α que atinja a convergência em no máximo 10 iterações

Atualize os pesos

Defina % de dados para treino e teste e faça variações

Qual o melhor score? Aconteceu Overfitting ou Underfitting em algum caso?

Exercício para entregar (conti ...)

12

Basta implementar a hipótese de custo como abaixo

$\text{theta.T} * \text{array}(1 + 13 \text{ atributos})$

E adicionar novas atualizações de peso para os thetas de todas variáveis de 2 até 13.

Conclusão

13

Leitura recomendada:

Apêndice D de Introduction to Data Mining

