32 33

self.fingerprints

CONSTELLATION

ASSET MANAGEMENT

CONSTELLATION TALKS #1

Abrindo a caixa de uma rede neural

```
th:
elf.file
self.file.
self.fingerprints.
thod
n settings(cls,
urn cls(job_dir(set
quest_seen(self.
 = self.request_f
 fp in self.fingerprints:
   return True
elf.fingerprints.add(fp)
  self.file:
   self.file.write(fp + os.lime
request_fingerprint(self, n
       request_fingerprint(real
```

Novembro | 2022

Quem é a Constellation?

SOMOS UMA GESTORA DE INVESTIMENTOS QUE BUSCA GERAR VALOR NO LONGO PRAZO



Requisitos

Precisamos garantir que quem está assistindo já possua alguns conhecimentos básicos

- | Cálculo diferencial e integral (Derivada parcial)
- | Noções de álgebra Linear (Matrizes e cálculo matricial básico)
- | Estatística básica (Distribuições e Esperança)



Encontre o conteúdo em https://github.com/Constellation-Dev-Team



- O que é aprendizado de máquina?
- Como uma máquina pode aprender?
- | Modelando preço de uma ação
- | Definindo uma meta
- Otimizando uma função
- Como modificar o otimizador
- Perceptron e Perceptron de camada única

O que é aprendizado de máquina?

Campo de estudo que dá aos computadores a habilidade de aprender sem serem explicitamente programados

Arthur Samuel (1959)



Tipos de aprendizado de máquina

Supervisionado	Não-Supervisionado	Por Reforço
Dados $X \in \mathbb{R}^n$, $y \in R$ Encontre f , t . q . $f(X) \mapsto y$	Dado $X \in \mathbb{R}^n$, encontre f , t.q. $f(X)$ extraia alguma informação relevante de X	Dados um conjuto de ações A , um conjunto de estados S e uma função de recompensa R , encontre $\pi(s,a) = max_{a \in A, s \in S}R(s)$
Você conhece X e y e quer encontrar algo que preveja y baseado em X	Você quer encontrar algum padrão relevante em X.	Você quer encontrar uma solução onde você não consegue definir certos e errados, apenas recompensar o for correto
Baseado no preço anterior, quero definir o próximo preço de uma ação	Quero encontrar grupos semelhantes na minha amostra	Quero que um robô jogue xadrez –

Aprendizado Supervisionado

Regressão

Classificação

Dados $X \in \mathbb{R}^n$, $y \in R$ Encontre f, t.q. $f(X) \mapsto y$ Dados $X \in \mathbb{R}^n$, $y \in \{1,0\}^m$ Encontre f, t.q. $f(X) \mapsto y$

y é sempre um número real

y é um conjunto de classes finitas definidos por inteiros ou um vetor "One Hot"

Baseado no preço anterior, quero definir o próximo preço de uma ação

Baseado no preço anterior, quero se no próximo período a ação vai subir ou cair

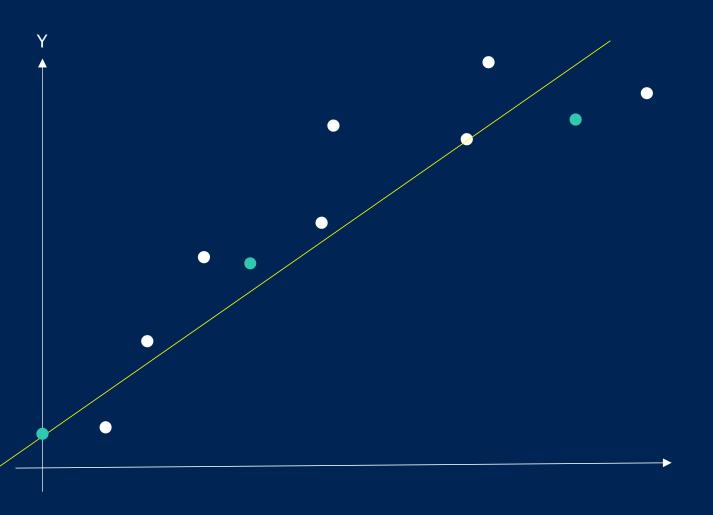
Como uma máquina pode aprender?

- Dado uma distribuição estatística dos dados que temos, sempre podemos dar um palpite mais acertado do que uma aposta aleatória
- | Podemos assumir algumas propriedades dos dados e tentar estimar a partir dessas premissas
- | Por exemplo: Ao assumir que a relação entre os dados em | questão é linear, podemos criar uma regressão linear



Exemplo

Dado uma amostra de dados, podemos encontrar uma função linear







Modelando uma função linear

Dado n variáveis aleatórias, vamos criar uma função que define a variável aleatória y

$$h(x_1, x_2, x_3, ... x_n) = \sum_{i=0}^{n} w_i x_i + b,$$

Podemos ainda definir X como uma matriz contendo todas as variáveis $x_1, x_2, x_3, ... x_n$ de toda a amostra de tamanho m e W uma matriz com os pesos $w_1, w_2, w_3, ... w_n$

$$X = \begin{bmatrix} x_{11} & \cdots & x_{n1} \\ x_{21} & \cdots & x_{n2} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ x_{m1} & \cdots & x_{mn} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -x_1 - \\ -x_2 - \\ \vdots \\ -x_m - \end{bmatrix}, W = \begin{bmatrix} w_1 \\ w_2 \\ \vdots \\ w_n \end{bmatrix}$$

Com isso, podemos redefinir h de forma matricial para toda a amostra:

$$h(X) = W \circ X + b$$

Modelando o mercado

Mas o que poderia ser modelado dessa forma?

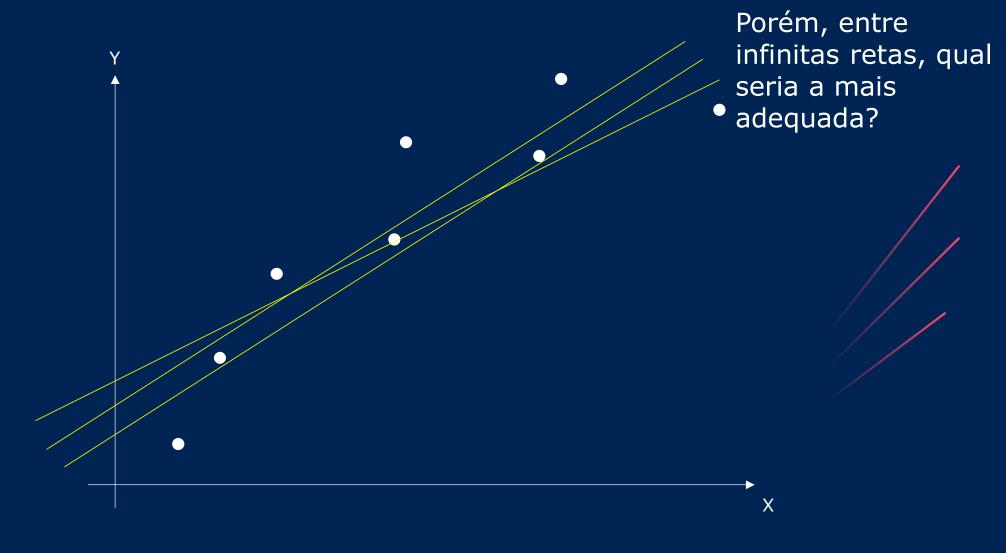
Para nosso exercício, iremos tentar modelar o preço de uma ação no dia seguinte.

O que podemos utilizar para tentar prever o preço de uma ação?

- Preços anteriores da ação
- Indicadores técnicos
 - SMA, RSI, Bollinger Bands, Donchian
- Fatores fundamentalistas
 - Lucro Bruto, Lucro líquido, Dívidas
- Indicadores econômicos
 - Juros, Inflação, IPCA, IGP-M



Exemplo





Mas como posso encontrar a melhor função possível?

Para isso, precisamos definir uma segunda função, que vai servir para otimizar a primeira.

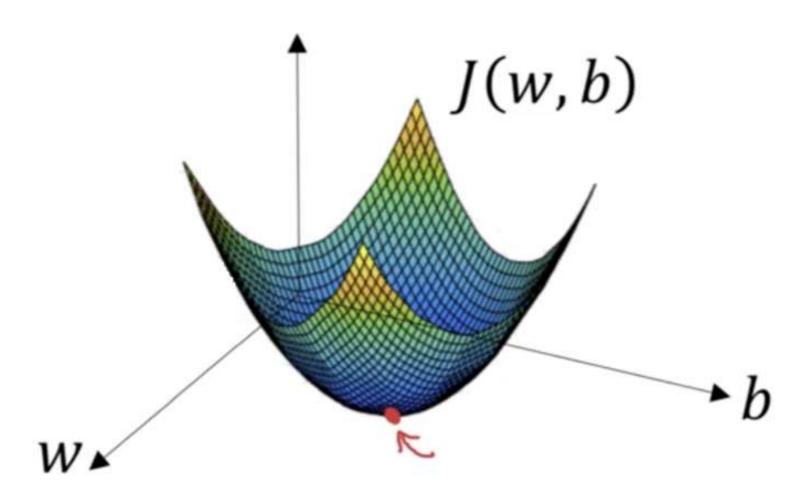
A chamamos função de custo, e podemos defini-la com a intenção de minimizar a distância média entre os pontos da nossa função linear e nossa medida final.

$$J_i(W) = \frac{1}{2} (h(x_i) - y)^2$$

$$J(W) = \frac{1}{n} \sum_{i=0}^{n} J_i(x_i)$$

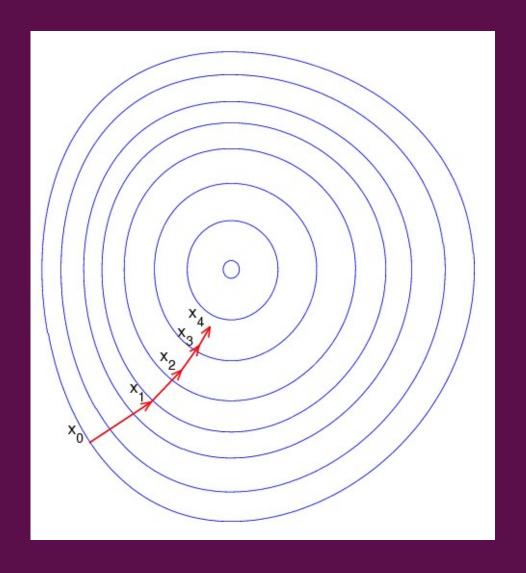
$$= \frac{1}{2n} ((W^T \circ X + b) - y)^2$$

Mas como posso encontrar a melhor função possível?





Gradiente Descendente





O que é o gradiente?

Como J é uma função quadrática e convexa, significa que ela possui um mínimo global.

Uma das formas de fazer isso é utilizando o gradiente da função J

O gradiente é um vetor com a derivada parcial da função J em relação a cada componente do vetor de pesos

$$\nabla_{W}J = \frac{\partial J}{\partial W} = \begin{bmatrix} \frac{\partial J}{\partial w_{1}} \\ \frac{\partial J}{\partial w_{2}} \\ \vdots \\ \frac{\partial J}{\partial w_{n}} \end{bmatrix}$$



Gradiente Descendente

Algoritmo do Gradiente Descente:

Repita até convergir:

$$W := W - \alpha \nabla_W J$$

sendo α a taxa de aprendizado

Tudo bem, mas e a Rede Neural?

Redes neurais são constituídas de vários elementos chamados perceptrons, que são otimizadores quase-lineares.

$$h(x_1, x_2, x_3, ... x_n) = \sigma(\sum_{i=0}^n w_i x_i + b)$$

Onde σ é uma função não-linear.

Funções utilizadas em geral são:

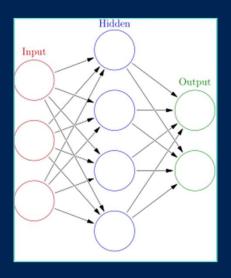
Função sigmoide :
$$sig(x) = \frac{1}{1+e^{-x}}$$

Função sigmoide :
$$tanh(x) = \frac{e^x - e^{-x}}{e^x + e^{-x}}$$

Função ReLU:
$$ReLU(x) = max(0, x)$$

Tudo bem, mas e a Rede Neural?

Quando vários perceptrons são unidos, eles conseguem separar o hiper-espaço em pedaços além dar pesos para as associações entre as diferentes entradas.



Podemos definir uma rede neural de 2 camadas como:

$$a_1 = W^{[1]} \circ X + b_1 \qquad z_1 = \sigma(a_1)$$

$$z_1 = \sigma(a_1)$$

$$a_2 = W^{[2]} \circ a_1 + b_2$$
 $z_2 = \sigma(a_2)$

$$z_2 = \sigma(a_2)$$

Atualização dos Pesos

A atualização dos pesos da rede neural é chamada de Backpropagation. Em geral, é utilizado algoritmo do gradiente descendente ou alguma otimização dele

$$W^{[1]} \coloneqq W^{[1]} - \alpha \nabla_{w^{[1]}} J$$
$$b_1 \coloneqq b_1 - \alpha \nabla_{b_1} J$$

$$W^{[2]} \coloneqq W^{[2]} - \alpha \nabla_{w^{[2]}} J$$
$$b_2 \coloneqq b_2 - \alpha \nabla_{b_2} J$$



Atualização dos Pesos

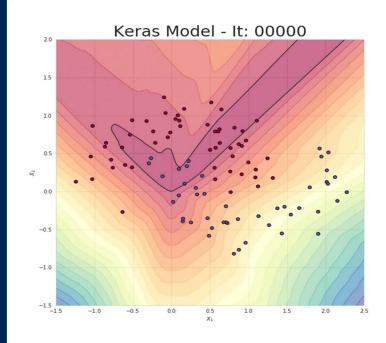
Definiremos $\delta^{[1]} e \delta^{[2]}$:

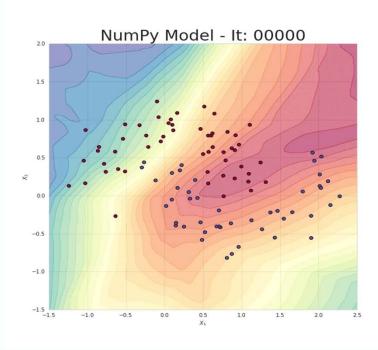
$$\delta^{[1]} \triangleq \frac{\partial J}{\partial z_2} = (z_2 - y)$$
$$\delta^{[2]} \triangleq \frac{\partial J}{\partial z_1} = (z_2 - y) \cdot W^{[2]^T} \odot \sigma'(z)$$

Os gradientes ficam como:

$$\nabla_{w^{[1]}} J = \delta^{[1]} x^T$$
$$\nabla_{b_1} J = \delta^{[1]}$$

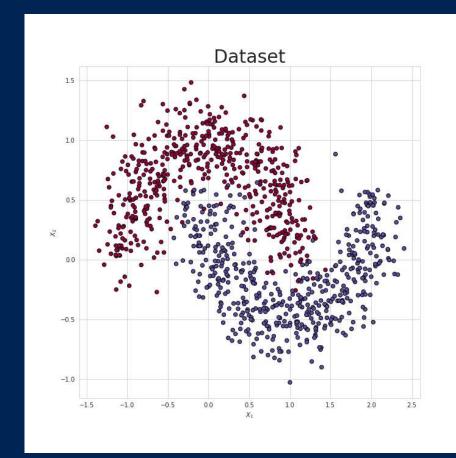
$$\nabla_{w^{[2]}}J = \delta^{[2]}a^T$$
$$\nabla_{b_2}J = \delta^{[2]}$$





Exemplo

Com múltiplas camadas, mesmo datasets não lineares podem ser resolvidos.



Agora vamos para o código



Referências

Wikipédia https://pt.wikipedia.org/wiki/Aprendizado_de_m%C3%A1quina

Builtin – Gradient Descent https://builtin.com/data-science/gradient-descent

Let's Code a Neural Network https://towardsdatascience.com/lets-code-a-neural-network-in-plain-numpy-ae7e74410795

