

Estudo matemático do reconhecimento de caracteres

Carlos Henrique Venturi Ronchi
Orientador: Abel Soares Siqueira

Universidade Federal do Paraná - UFPR

16 de maio de 2017

1 Introdução

2 Modelagem

3 Métodos

Método do gradiente

Método dos gradientes conjugados

Método do gradiente estocástico

Redes Neurais

4 Reconhecimento de caracteres

Testes

5 Referências

- Prever a inflação;
- saber se choverá ou não;
- demanda de estoque;
- reconhecimento de caracteres.

- Método do gradiente;
- método dos gradientes conjugados;
- método do gradiente estocástico;
- redes neurais;
- outros.

Para a regressão (e quadrados mínimos), temos

$$J(\theta) = \frac{1}{2} \sum_{i=1}^m (y^{(i)} - m_{\theta}(x^{(i)}))^2.$$

Já para classificação,

$$J(\theta) = \sum_{i=1}^m \left[-y^{(i)} \log(m_{\theta}(x^{(i)})) - (1 - y^{(i)}) \log(1 - m_{\theta}(x^{(i)})) \right].$$

Direção de descida $-\nabla f(x)$.

Teorema 1

Sejam f uma função convexa e L -Lipschitz e

$x^* \in \arg \min_{x: \|x\| \leq B} f(x)$. Se rodarmos o método do gradiente em f

para T passos com $\eta = \sqrt{\frac{B^2}{L^2 T}}$, então o vetor de retorno \bar{x} satisfaz

$$f(\bar{x}) - f(x^*) \leq \frac{BL}{\sqrt{T}}$$

Ainda mais, dado $\epsilon > 0$, para obter $f(\bar{x}) - f(x^*) \leq \epsilon$, é necessário rodar o algoritmo com um número T de iterações que satisfaz

$$T \geq \frac{B^2 L^2}{\epsilon^2}.$$

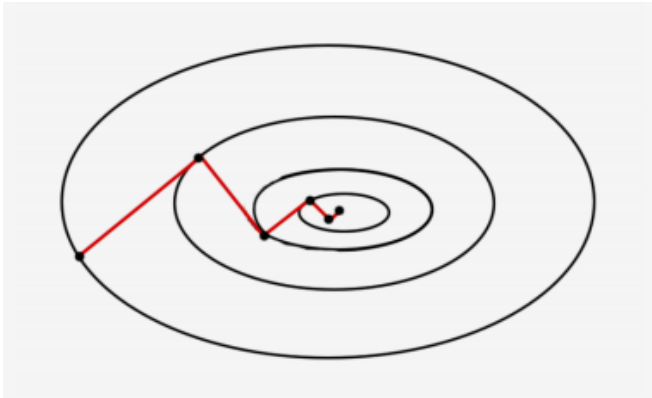


Figura 1: Passos do método do gradiente

Teorema 2

Seja $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ e denote por x^ seu minimizador global. Então para qualquer $x^0 \in \mathbb{R}^n$, o método das diferenças conjugadas gera uma sequência*

$$x^{k+1} = x^k + t_k d^k, \quad t_k = \frac{-\nabla f(x^k)^T d^k}{(d^k)^T A d^k} \quad \forall k = 0, \dots, n-1,$$

onde $x^n = x^$.*

Método dos gradientes conjugados

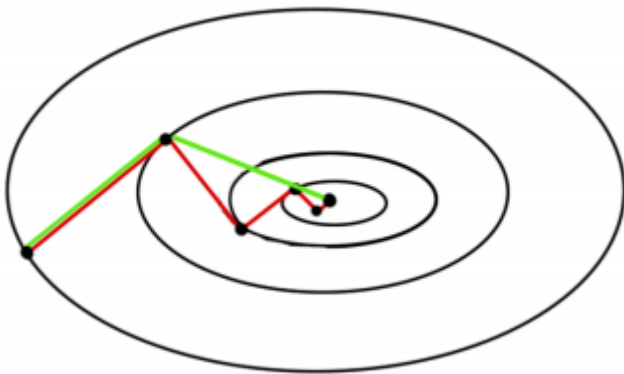


Figura 2: Passos do método dos gradientes conjugados em verde. Em vermelho os passos do método do gradiente

Expectativa de um vetor aleatório ser um subgradiente.

$$x^k = x^{k-1} - \alpha d^k, \text{ onde } \mathbb{E}[d^k \mid x^k] \in \partial f(x^k)$$

No caso das funções citadas anteriormente,

$$d^k = (m_\theta(x^{(i)}) - y^{(i)})x^{(i)}$$

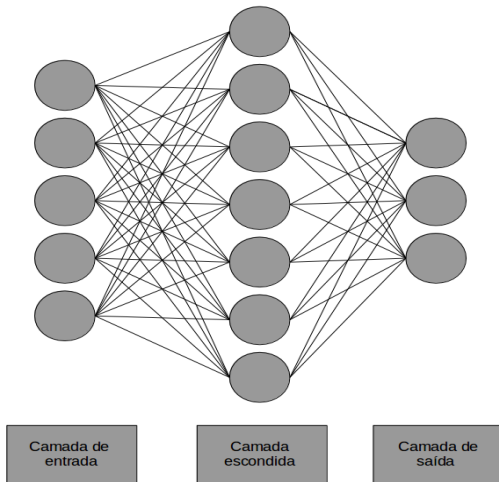


Figura 3: Esquema de uma rede neural artificial.

- Backpropagation
- Alta capacidade para aprender
- Reconhecimento de caracteres
- Computação visual em geral
- Mercado financeiro

- *Detexify*
- *Write-math*
- *HASYv2 dataset*
- 168233 dados, 369 classes.



Figura 4: Caracteres do banco de dados *HASYv2*

- TensorFlow
- Redes neurais convolucionais
- Adam
- 10 épocas, batch de tamanho 500
- tamanho do passo de 0.0005
- ReLU (ao invés de softmax).



Figura 5: Imagem utilizada para teste prático do modelo.

Tabela 1: Letras reconhecidas da Figura 5 pelo modelo.

Letra Original	d	U	F	P	R
Letra reconhecida	d	u	F	∇	R

Figura 6: Imagem para utilizar no teste do programa.

Tabela 2: Letras reconhecidas da Figura 6 pelo modelo.

Letra Original	▽	M	A	T	E	M	A	T	I	C	A
Letra reconhecida	▽	M	Δ	T	€	M	λ	T	&	c	A

- Segmentação de caracteres
- Desenvolvimento de modelos *state-of-the-art*
- Código no Github

