REDES NEURAIS

Configuração dos hiperparâmetros de uma rede MLP

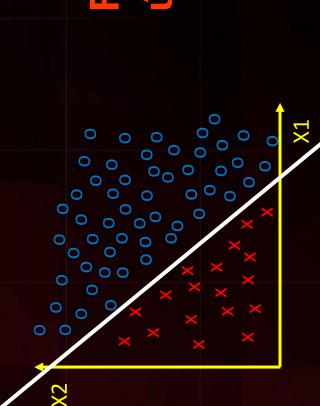
TÓPICOS

1. Configuração da Topologia de uma rede **Multilayer Perceptron**

2. Aceleração do treinamento da rede

ILUSTRAÇÃO 01

Qual topologia de rede MLP resolve este problema?



Resposta: Um único neurônio

ILUSTRAÇÃO 02

Qual topologia de rede MLP resolve este problema?

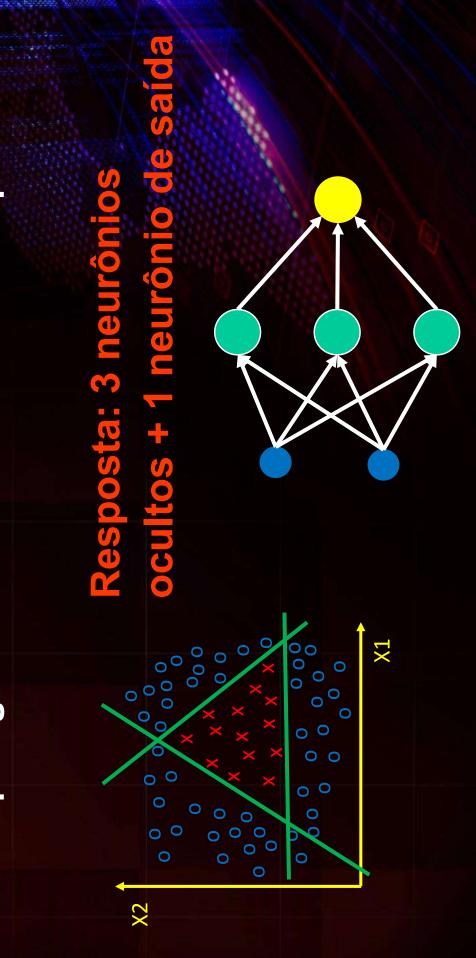
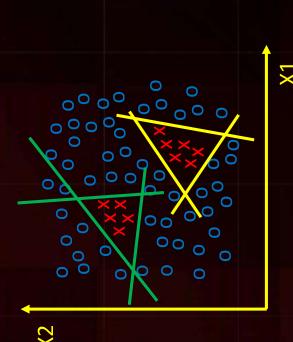
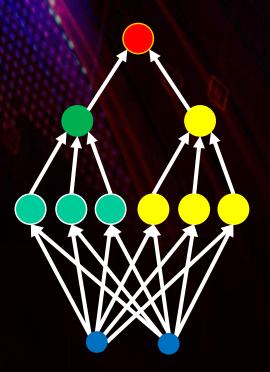


ILUSTRAÇÃO 03

Qual topologia de rede MLP resolve este problema?



Resposta:
6 neurônios primeira camada oculta
2 neurônios segunda camada
oculta
1 neurônio de saída



CONFIGURAÇÃO DA TOPOLOGIA

1. QUAL É O PROBLEMA DESSA **ABORDAGEM?** R: Dificilmente conseguiremos visualizar a distribuição de um problema real em Rⁿ Questão: Como configurar a topologia?

ALGUNS MÉTODOS

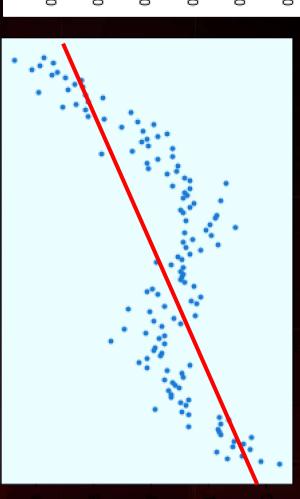
- 1. Força bruta
- 2. Busca em grade
- 3. Métodos de otimização
- a. Algoritmos genéticos
- b. Simulated Annealing
- c. Etc.
- 4. Configuração empírica

ALGUNS MÉTODOS

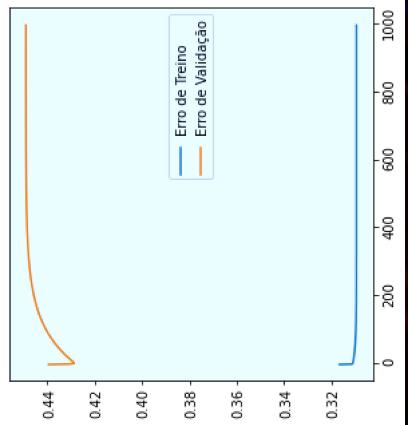
1. Divisão do conjunto treino/validação/teste

2. Validação Cruzada

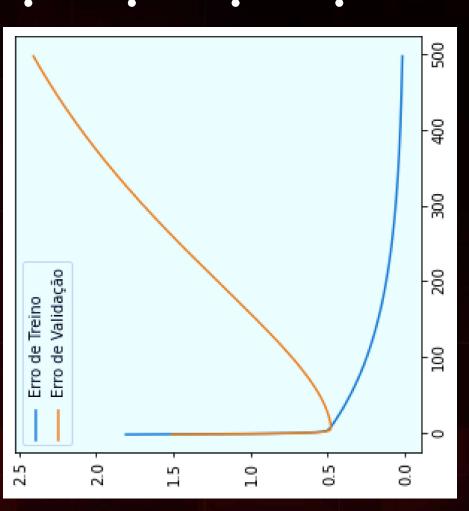
CENÁRIO 01 - UNDERFITTING



Modelo Linear – 1 camada Erro de treinamento alto

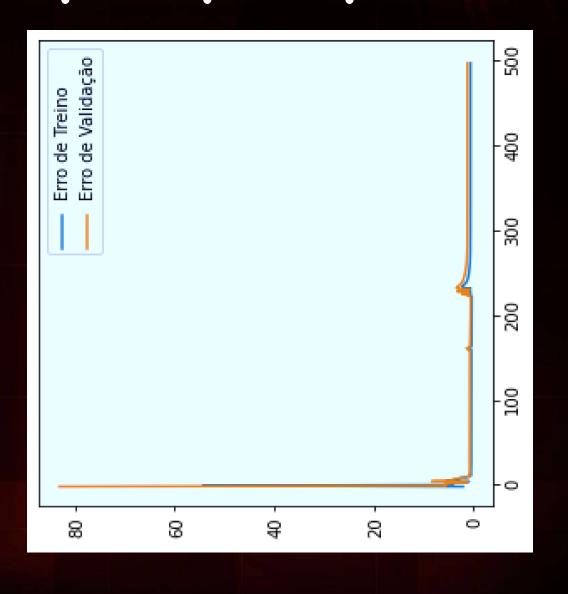


CENÁRIO 02 - OVERFITTING



- Rede com múltiplas camadas
- Erro de treinamento baixo
- Erro de validação alto
- Típico cenário de overfitting (excesso de parâmetros e ajuste)

CENÁRIO 03 - IDEAL



- Rede com múltiplas camadas
- Modelo consegue generalizar
- Baixo erro de treino e de validação

HIPERPARÂMETROS

- Iniciar com a topologia mínima (linear) e avaliar os resultados
- Se o erro de treino é alto: ampliar o número de parâmetros (número de camadas / neurônios)
- consegue aprender e é um bom modelo inicial Se o erro de treino é baixo: o modelo atual

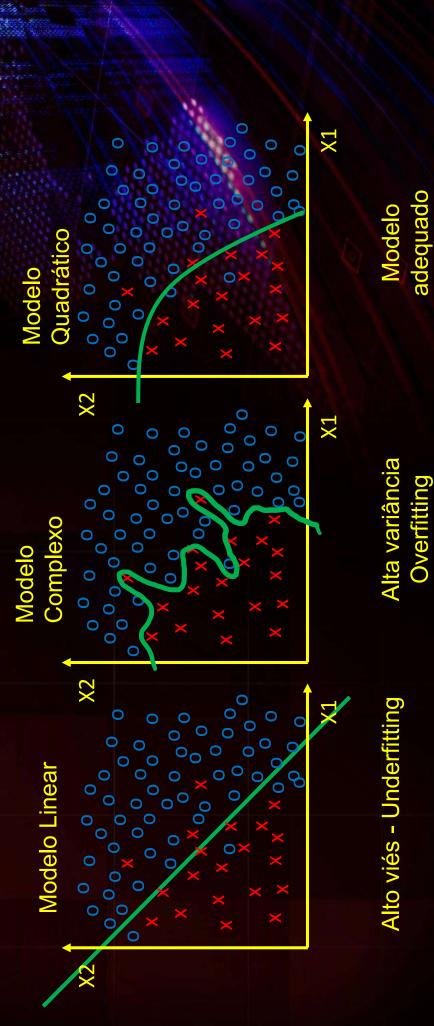
HIPERPARÂMETROS

- Quando atingimos um erro baixo de treino: avaliar o erro de validação
- Se o erro é baixo, o modelo está ajustado e consegue generalizar
- Se o erro de validação é alto, temos a presença de overfitting
- Reduzir a quantidade de parâmetros
- Aplicar regularização

BIAS VS VARIÂNCIA

Recordando

Conjunto de Validação



Conjunto de

Validação

BIAS VS VARIÂNCIA

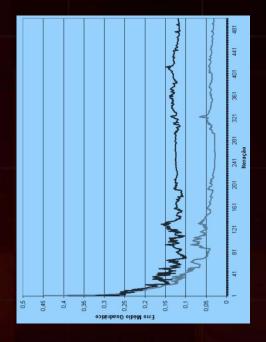
Ajuste do Bias – Underfitting (treino)

- Mais parâmetros
- Treinar por mais tempo
- ➤ Ajuste da Variância Overfitting (validação)
- Obter mais dados
- Regularização / ajuste na topologia
- Buscamos pela menor rede capaz de resolver o problema de forma adequada

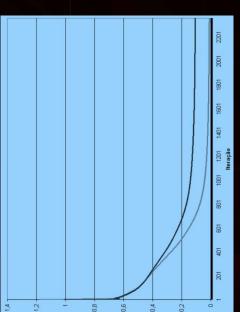
ACELERANDO O TREINAMENTO

- Forma de treinamento (padrão / lote / mini lote)
- Configuração inicial dos pesos
- Taxa de aprendizagem
- Utilizar o termo de momentum
- Adicionar nós intermediários
- Normalização do conjunto de dados

ACELERANDO O TREINAMENTO



- Modo padrão: parâmetros ajustados para cada exemplo
- Modo em lote (batch): parâmetros ajustados uma vez por época
- Mini batch: Ajuste por subconjuntos



CONFIGURAÇÃO DOS PESOS

- Iniciar a rede com pesos pequenos e aleatórios
- Podemos ponderar o valor inicial pela quantidade de sinapses do neurônio
- Neurônio com 1000 entradas vs neurônios com 10 entradas

$$v_k = \sum w_{kj} x_j$$

TAXA DE APRENDIZAGEM

- Fixa vs. Decrescente
- Como realizar o decaimento?

$$\eta(t) = \frac{\eta_0}{1 + \left(\frac{t}{\tau}\right)}$$

Taxa única para toda a rede?

TERMO DE MOMENTUM



- Reduz o perigo de instabilidade
- Gera uma inércia na descida do gradiente

$$\Delta w^t = \eta \delta + \alpha \Delta w^{t-1}$$

$$\Delta w^t = \eta((1 - \alpha)\delta + \alpha \Delta w^{t-1})$$

. Correção do Bias
$$\Delta w^t = rac{\Delta w}{1}$$

$$=\frac{1}{1-\alpha^t}$$

O QUE VIMOS?

- utilizando o conjunto de treino e Aprendemos a configurar a topologia de uma rede MLP validação
- Conhecemos algumas heurísticas para acelerar o treinamento dos modelos

PRÓXIMA VIDEOAULA

- Conhecer alguns algoritmos de treinamento otimizados
- regularização da rede (pesos) Entender o processo de

ATÉ A PRÓXIMA!!