

Sprint Review 3:
Otimização da rede
neural com protótipo
de alta fidelidade

O1. Sprint 2
Visualização das entregas e sua timeline

O5. Protótipo
Construção do protótipo navegável de alta fidelidade

Agenda

D2. Entregas anteriores
Recapitulação das entregas
passadas

O6. Próximos passos Visão geral do planejamento

Otimização e
hiperparâmetros
Melhoria do modelo de rede neural

Resultados
Performance da rede neural
otimizada



Melhoria do modelo de rede neural junto ao protótipo de alta fidelidade da plataforma











### SPRINT 1

Análise exploratória dos dados, Canvas Proposta de Valor, Matriz de Risco, Personas e Anti personas e Jornada do Usuário

## SPRINT 2

User Stories, Wireframes e Modelo de Rede Neural

## SPRINT 3

Otimização do modelo, protótipo de alta fidelidade, Análise PESTEL e Business Model Canvas

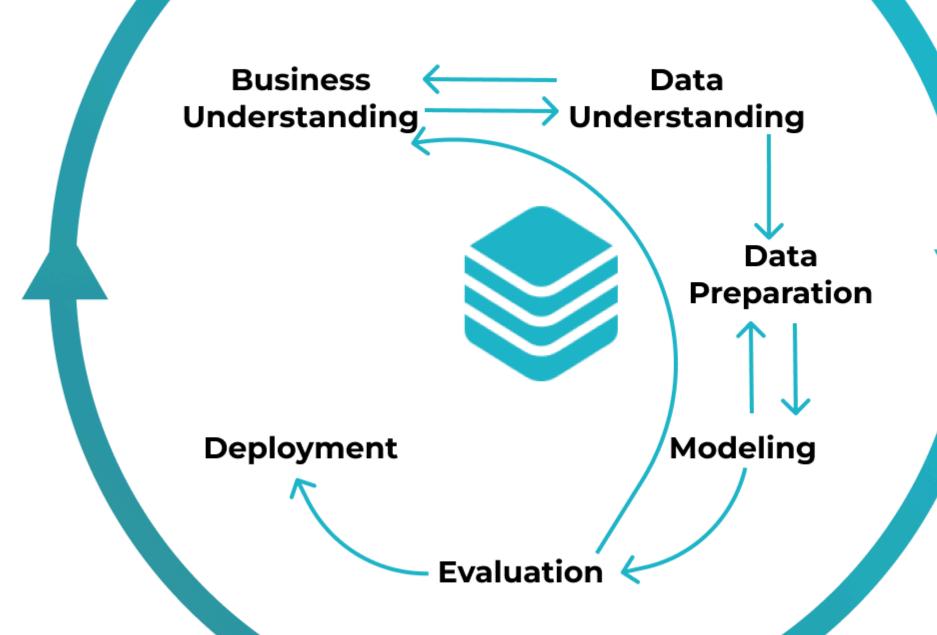
## **SPRINT 4**

Avaliação das Métricas e Front End inicial

## **SPRINT 5**

Disponibilização do modelo, front end final e Análise Financeira do projeto







# Pipeline - Sprint 2



Parquet fará com que haja menor ocupação de espaço e memória



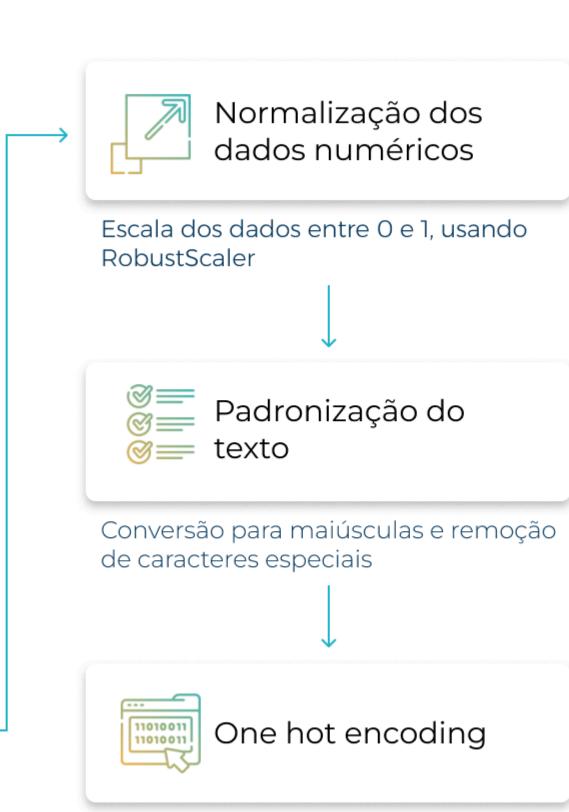
Remoção de colunas que não serão usadas

Ex: EMP\_CODIGO / ECO\_OUTRAS / FATURADO\_MEDIA, etc.



Conversão dos tipos de dados

Para inteiros (exceto lat e long) e datetime



Representação numérica de variáveis

categorias

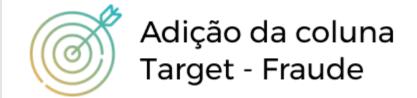
Criação da categoria de consumo

Consumo alto > 0.7 0.2 ≤ Consumo médio ≤ 0.7 Consumo baixo < 0.2



1 matrícula por linha e colunas para cada mês de consumo, de cada ano





1 matrícula por linha e colunas para cada mês de consumo, de cada ano



# Pipeline - Sprint 3



## Aplicação do cuDF



Remoção de colunas que não serão usadas

Ex: Grande quantidade de colunas



Conversão dos tipos de dados

Para inteiros (exceto lat e long) e datetime



Normalização dos dados numéricos

Escala dos dados entre 0 e 1, usando RobustScaler



Conversão para maiúsculas e remoção de caracteres especiais



One hot encoding

Representação numérica de variáveis categorias



Criação da categoria de consumo

Consumo alto > 0.7 0.2 ≤ Consumo médio ≤ 0.7 Consumo baixo < 0.2



Redimensionamento do Dataframe

1 matrícula por linha e colunas para cada mês de consumo, de cada ano





Adição da coluna Target - Fraude

1 matrícula por linha e colunas para cada mês de consumo, de cada ano

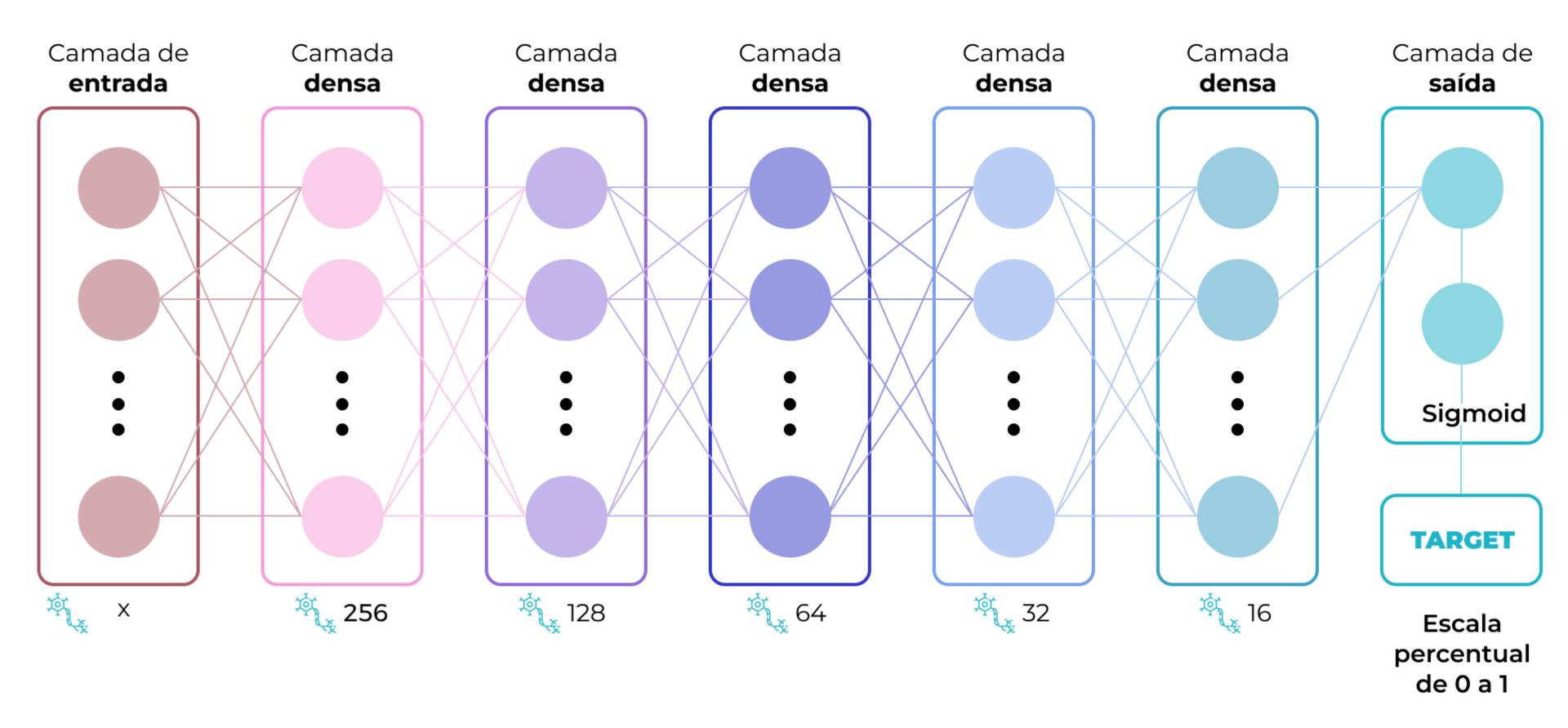


UnderSample e dados de input ao modelo

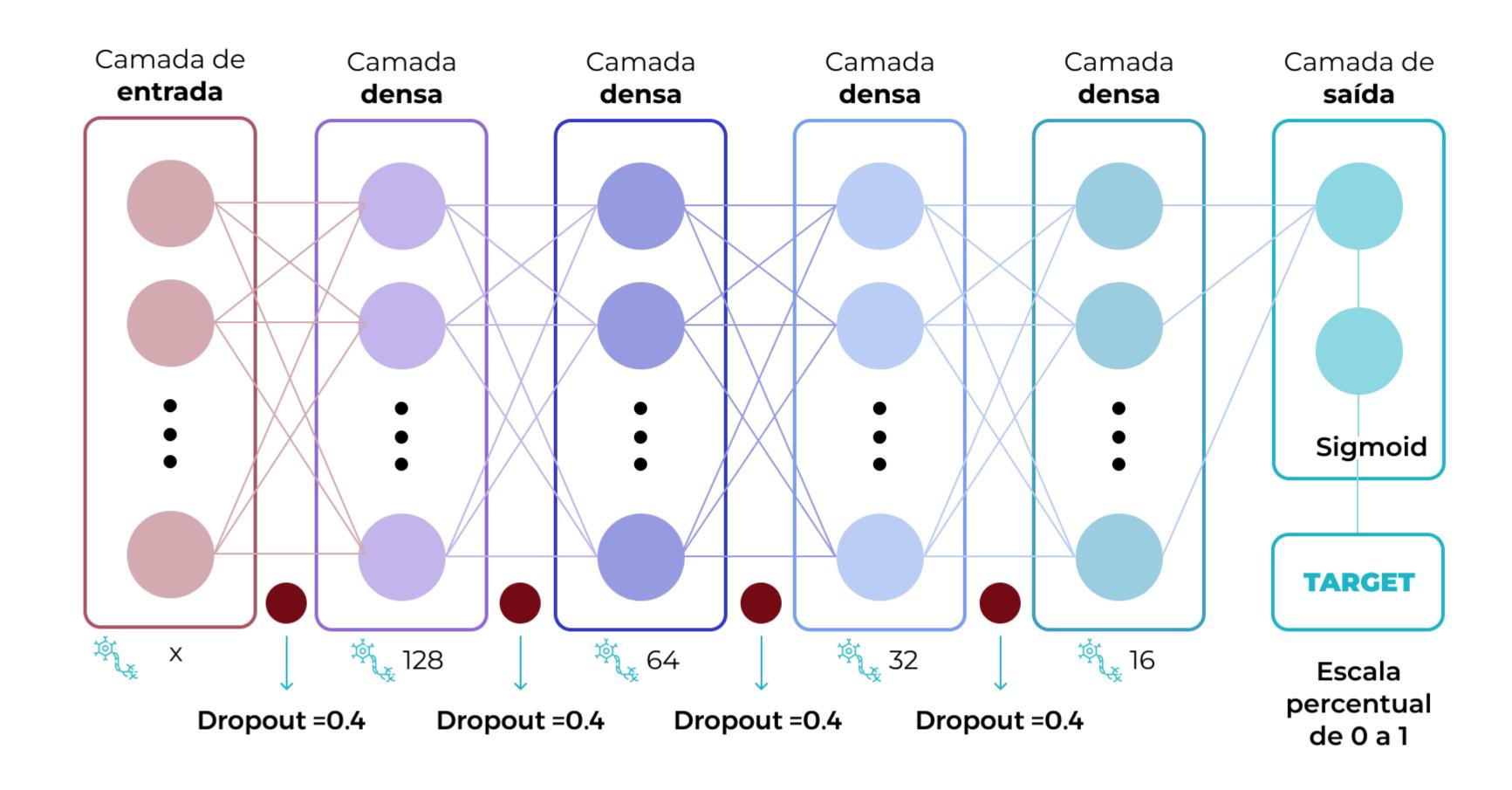
Float e int para o modelo + Mais UnderSample dos dados

# **Arquitetura - Sprint 2**

# Feedfoward (FNN)



# **Arquitetura - Sprint 3**





# Otimização e hiperparâmetros



Random search: busca a melhor configuração da rede testando combinações aleatórias de parâmetros

1. melhor otimizador

2. melhor taxa de aprendizado

3. melhor quantidade de épocas

4. melhor tamanho do batch size



ajusta pesos para detectar melhor as fraudes

define o ritmo para o ajuste e o modelo aprender eficientemente

número ideal de vezes que os dados serão revisitados

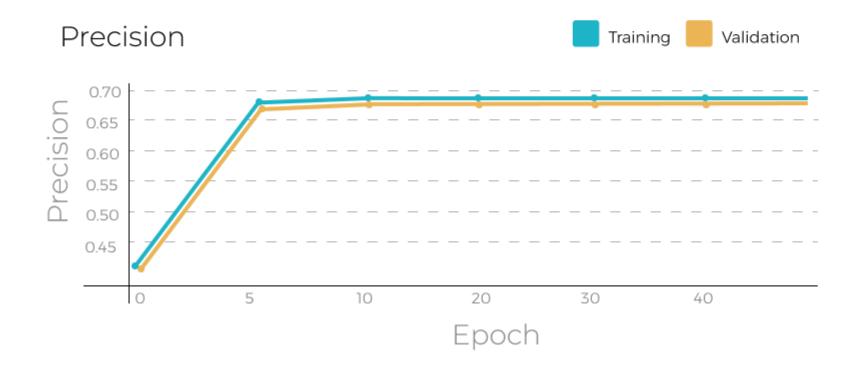
exemplos de dados que processa antes de ajustar os pesos



## precisão

Avalia o percentual de predições corretas de fraudes e não fraudes entre todas as predições feitas

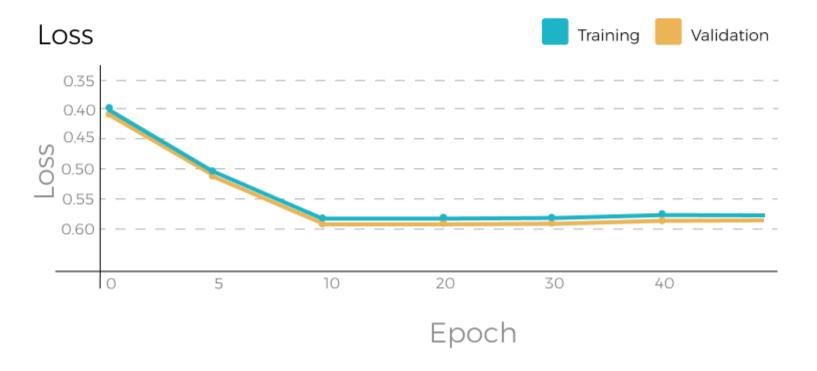
**Treino**: 0.68 **Teste**: 0.67



## loss

Avalia o quão bem o modelo está se ajustando aos dados de treino, medindo a discrepância entre as predições e os valores reais

**Treino**: 0.58 **Teste**: 0.57







# Próximos passos



01

## RELATÓRIO DE AVALIAÇÃO DAS MÉTRICAS

análise dos erros, curva de aprendizado



02

## CAPACIDADE DE GENERALIZAÇÃO DO MODELO

com base nos resultados obtidos no conjunto em teste



03

## PRIMEIRA VERSÃO DO FRONT END

implementação inicial no Streamlit

# Estamos abertos a responder quaisquer dúvidas



Sophia Dias



Vitória Rodrigues



Pedro Rezende





Camila Anacleto



Raduan Muarrek



Patrick Miranda



Henri Harari



