

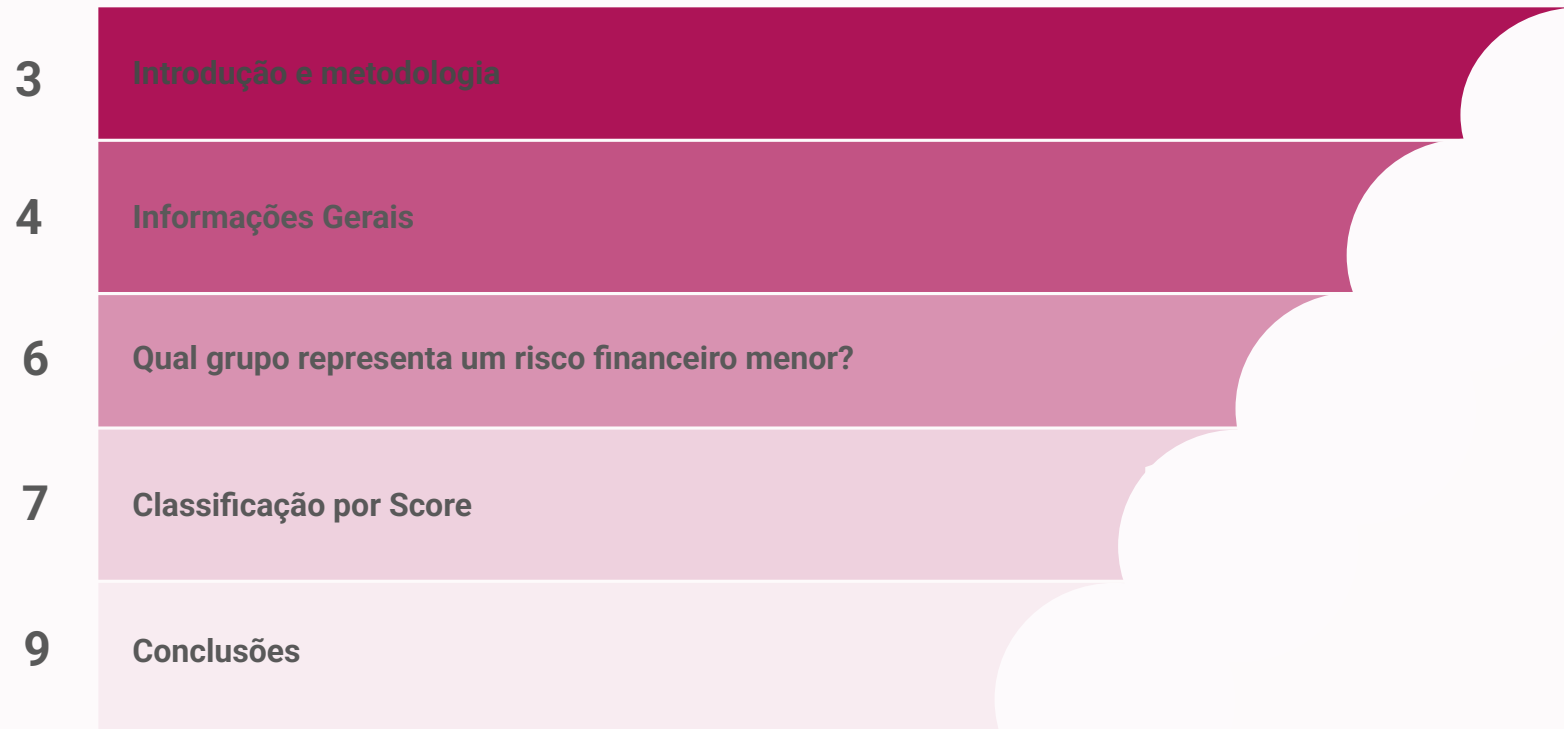
Banco Super **CAJA**

## Análise Concessão de Crédito

Projeto 3 - Risco Relativo

Agosto / 2025  
Brasil

## Jornada da Apresentação



## Introdução e metodologia

### Oportunidade:

- Tomar decisões baseadas em dados para aumentar a acurácia na identificação de possíveis clientes inadimplentes e evitar perdas no pagamento de empréstimos.

### Objetivo Principal:

- O objetivo principal é melhorar a eficiência e a precisão na avaliação do risco de concessão de crédito dos clientes Super CAJA.

### Técnica de Análise:

- Análise de dados quantitativa e qualitativa.
- Agrupamento por quartil, com validações estatísticas de correlação e risco relativo entre variáveis.

### Fontes de Dados Utilizadas:

- Banco de dados interno.
- Planilha de dados com informações dos clientes.

# Informações Gerais Clientes

4

Total Clientes

36 mil

Mediana Idade

52

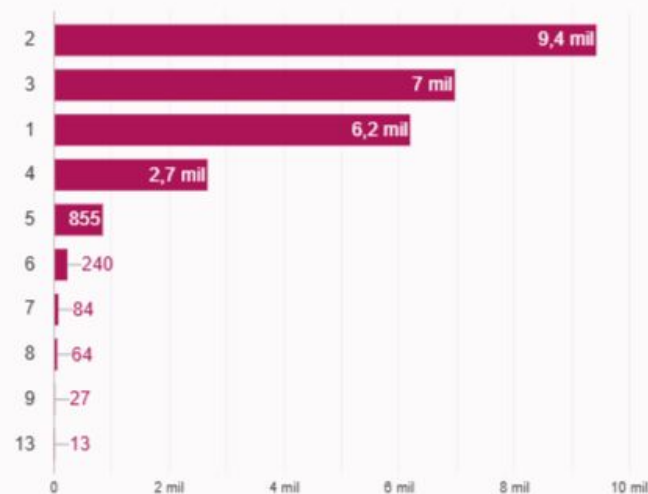
Média Dependentes

0,8

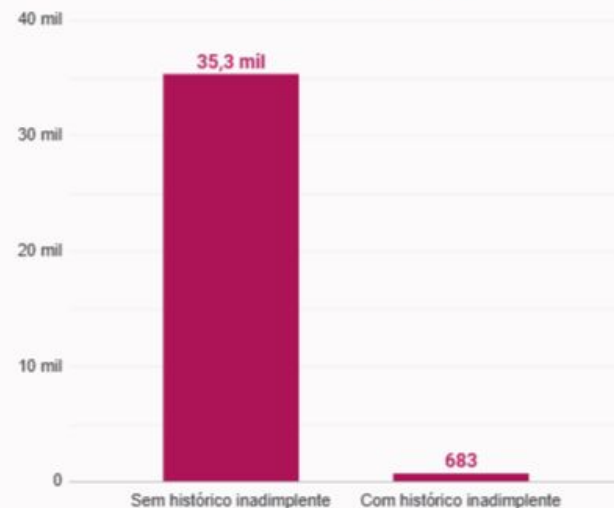
Média Último Salário

6,7 mil

Número de Dependentes



Clientes Inadimplentes



# Informações Gerais Empréstimos

5

**Total de Empréstimos**

305,3 mil

**Empréstimos Imóveis**

36,6 mil

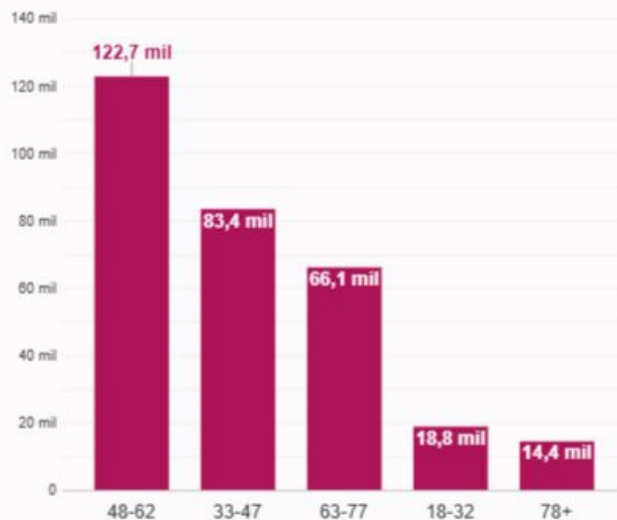
**Empréstimos Outros**

268,8 mil

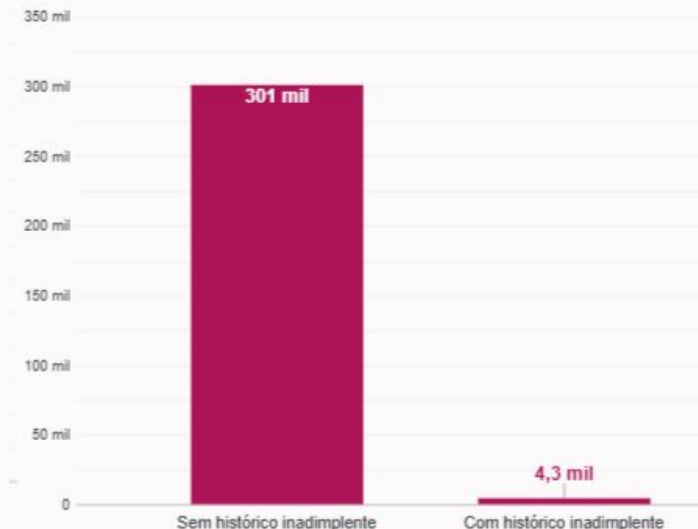
**Média Empréstimos Clientes**

8,6

**Empréstimos por Faixa Etária**

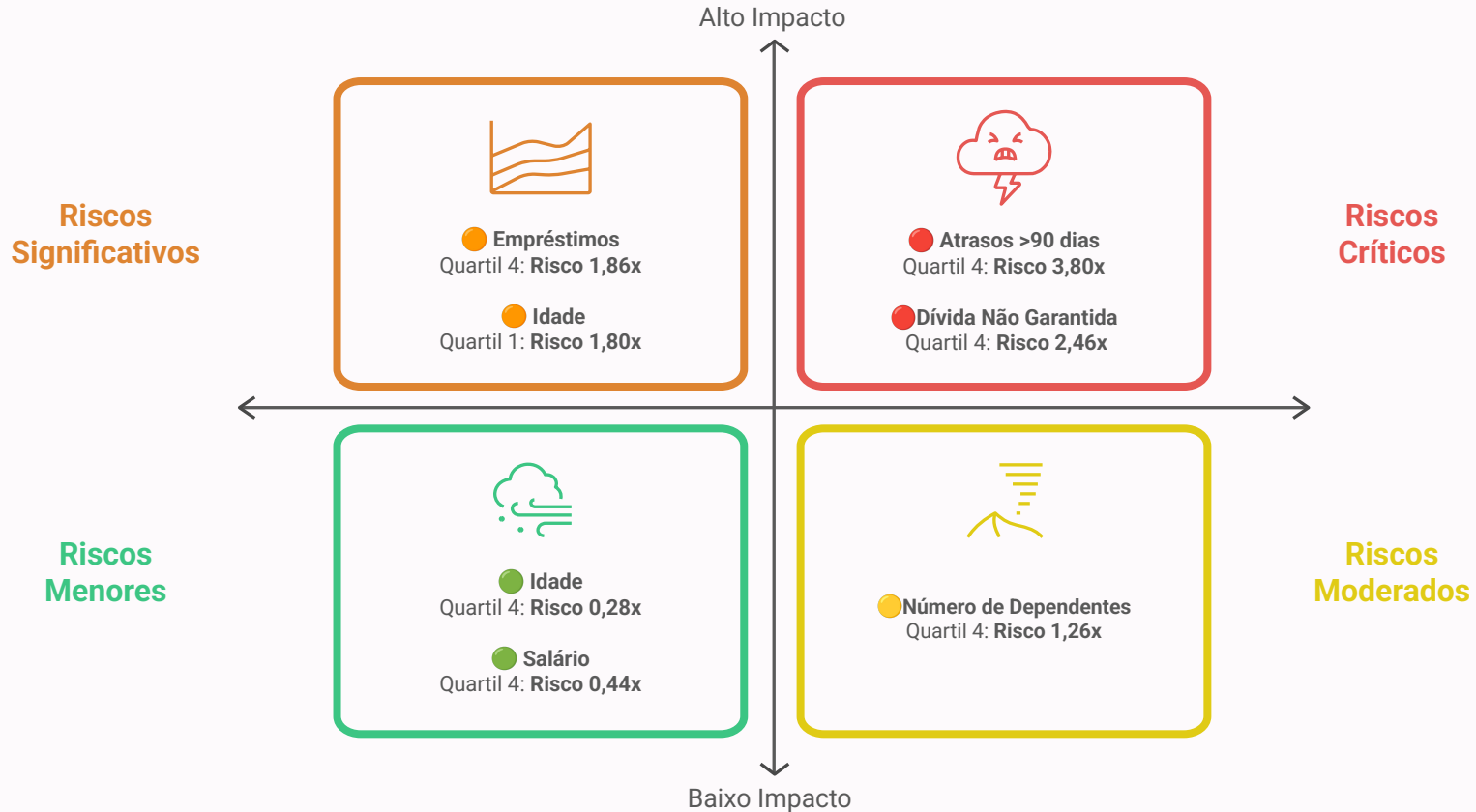


**Empréstimos por Inadimplência**



# Qual grupo representa um risco financeiro menor?

6



# Classificação por Score

<Laboratoria>

A classificação foi feita considerando os maiores riscos: quanto mais pontos de risco o cliente acumula, menor é seu score, definindo se ele tem alto risco, risco moderado ou baixo risco de ser mau pagador.



## Maus Pagadores

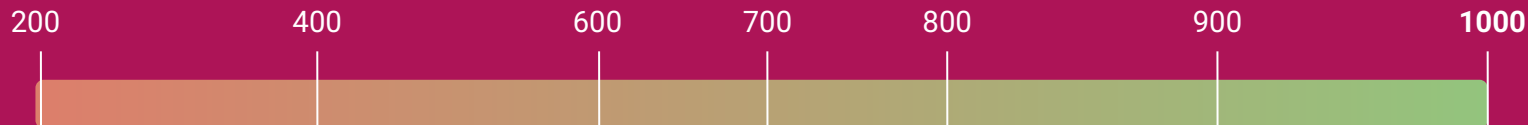
Frequentemente atrasam  
ou falham em pagar



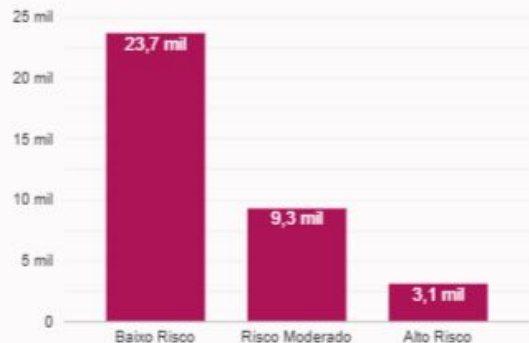
## Bons Pagadores

Honram compromissos  
financeiros

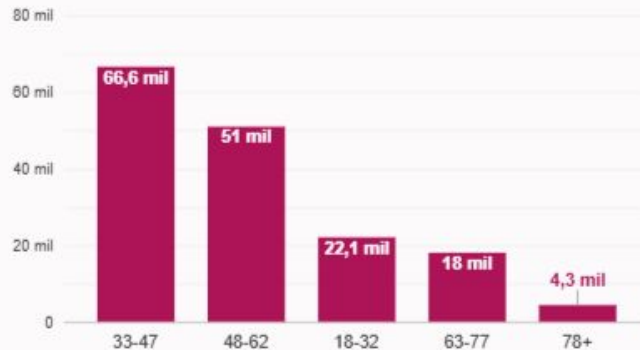
Risco moderado



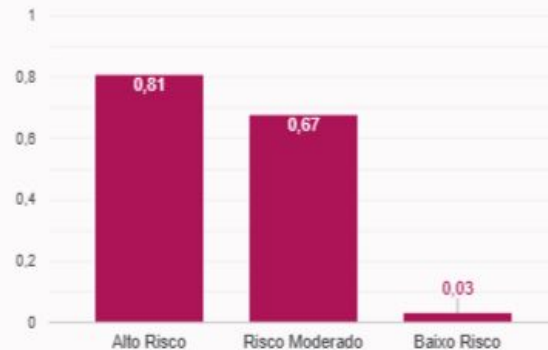
## Classificação de Clientes por Risco



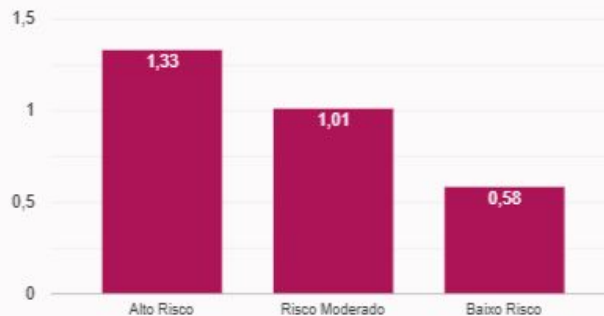
## Total Score por Faixa Etária



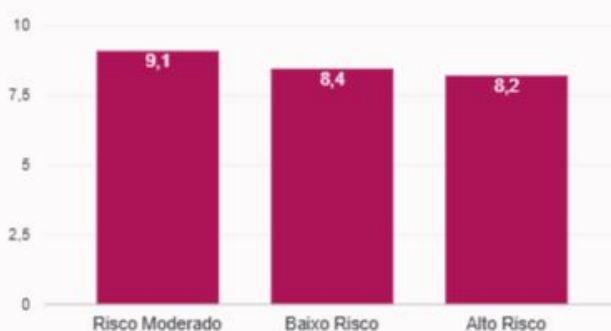
## Risco por Média de Atraso 90+



## Média de Dependentes por Risco



## Média de Empréstimos por Risco



- Vale destacar que, embora o volume de **empréstimos** represente risco, ele **não foi determinante**, pois existem muitos **clientes com múltiplos contratos** que **ainda assim mantêm bom histórico de pagamento**.



## Conclusões

De forma geral, é possível aumentar a precisão do modelo, considerando que o banco de dados atual está desbalanceado, com maior concentração de clientes não inadimplentes em relação aos inadimplentes.

Esse desbalanceamento compromete a classificação final e os desdobramentos analíticos, já que métricas como falsos positivos e falsos negativos dependem diretamente dessa proporção.

- Como oportunidade de aprimoramento, recomenda-se explorar novas hipóteses e correlações, além de expandir a base de clientes inadimplentes ou que já foram inadimplentes, não necessariamente em proporções iguais, mas em nível suficiente para melhorar a robustez e a confiabilidade do modelo.

# Obrigada!