# Mentoria — Risco de Crédito & Ciência de Dados

Resumo técnico da 1ª aula (dois encontros)

### Sumário

- Mentoria Risco de Crédito & Ciência de Dados
  - Sumário
  - 1. Objetivo do material
  - 2. Fundamentos de risco de crédito
  - o 3. Panorama regulatório
  - 4. Arquitetura de Perda Esperada (ECL)
  - o 5. Parâmetros quantitativos
    - 5.1 PD
    - 5.2 LGD
    - 5.3 EAD
  - o 6. Estágios de risco (IFRS 9 / Res. 4.966)
  - o 7. Construção de targets & Curva de cura
    - 7.1 Alvos Ever × Over
    - 7.2 Curva de cura
  - 8. Segmentação em Grupos Homogêneos
    - Técnicas comuns
  - 9. Modelagem estatística
  - 10. Amostragem de dados
  - 11. Ajustes macroeconômicos (Forward-Looking)
  - 12. Fluxo de cálculo & monitoramento
  - 13. Boas práticas & armadilhas comuns
  - o 14. Bibliografia indicada

## 1. Objetivo do material

Criar um guia de referência para que os participantes:

- Reforcem conceitos-chave de risco de crédito alinhados à Resolução 4.966/21 (Brasil) e ao IFRS 9;
- Entendam a estrutura de Perda Esperada (Expected Credit Loss, ECL);
- Conheçam o vocabulário técnico usado em modelagem de PD, LGD e EAD;
- Visualizem como os tópicos se conectam ao ciclo completo de Ciência de Dados (pré-processamento, modelagem, validação e governance).

### 2. Fundamentos de risco de crédito

- Risco de crédito: incerteza associada ao não recebimento dos fluxos de caixa pactuados.
- **Objetivo**: antecipar perdas, garantindo solvência e estabilidade do sistema financeiro.
- Abordagens históricas

- o Perdas Incorridas (IAS 39 / Res. 2.682) baseadas apenas em atraso já ocorrido.
- Perdas Esperadas (IFRS 9 / Res. 4.966) projeção prospectiva, incorporando cenários macroeconômicos.

## 3. Panorama regulatório

Norma	Foco	Horizonte	Gatilhos-chave
Res. 2.682/1999	Perdas Incorridas	Passado	Enquadramento <b>A–H</b> por dias em atraso
IFRS 9 (2014)	Perdas Esperadas	Futuro	Stages 1-2-3, ECL 12 m × Lifetime
Res. 4.966/2021	Convergência IFRS 9 no Brasil	Futuro	Implementa ECL, exige Stages e Forward-Looking

#### Principais diferenças

- Reconhecimento **mais cedo** da perda (antes do default materializar-se).
- Necessidade de **cenário macro** (base, otimista, pessimista).
- Exigência de **governança de modelo**: gestão do ciclo completo, auditoria interna e supervisão externa.

### 4. Arquitetura de Perda Esperada (ECL)

 $ECL = PD \times LGD \times EAD$ 

- PD (Probability of Default) probabilidade de entrar em default dentro de determinado horizonte.
- LGD (Loss Given Default) porcentagem da exposição que permanecerá perdida após recuperação.
- EAD (Exposure at Default) valor exposto no momento do default, incluindo limites não utilizados esperados.

## 5. Parâmetros quantitativos

#### 5.1 PD

- Horizontes comuns
  - **12 meses** (Stage 1)
  - **Lifetime** (Stages 2 & 3)
- Métodos de modelagem
  - o Regressão logística (linear); árvores de decisão, gradient boosting (não lineares).
- Seleção de variáveis: monotonicidade, VIF < 5, WoE/IV, OptimalBinning.</li>

#### 5.2 LGD

• Fórmula simplificada

#### LGD = 1 - (Caixa Recuperado / EAD)

 Componentes: garantias (colaterais), custos de cobrança, tempo de recuperação, taxa de desconto (taxa efetiva do contrato). • Forward-Looking LGD: aplica fatores macroeconômicos aos fluxos de recuperação.

#### 5.3 EAD

- Saldo devedor + parcelas vincendas + limites rotativos prováveis de uso (CCF).
- Deve refletir a exposição máxima provável no ponto de default, não apenas o saldo atual.

### 6. Estágios de risco (IFRS 9 / Res. 4.966)

Stage	Critério abreviado	Horizonte de PD	Juros reconhecidos sobre	Observações
1	Sem aumento significativo de risco	12 m PD	Saldo bruto	Atraso < 30 d
2	Aumento significativo de risco	Lifetime PD	Saldo bruto	Atraso ≥ 30 d ou downgrades internos
3	Crédito deteriorado (default)	PD = 1	Saldo líquido	Atraso ≥ 90 d ou critérios qualitativos

## 7. Construção de targets & Curva de cura

#### 7.1 Alvos Ever × Over

Тіро	Definição	Sensibilidade	Uso típico
Ever 90 m 12	Qualquer ocorrência de atraso ≥ 90 dentro de 12 m	<b>Alta</b> (mais positivos)	Estratégias de <i>early warning</i> , precificação
Over 90 m 12	Contrato <b>encerra</b> o período de 12 m em atraso ≥ 90 d	<b>Baixa</b> (menos positivos)	Provisionamento, cobrança estratégica

A escolha depende de custo operacional, tempo de cura e apetite de risco.

#### 7.2 Curva de cura

- Monitora % de contratos que retornam ao status **performing** após o default.
- Curvas rápidas → favorecem **Ever**; curas lentas → favorecem **Over**.
- A cura só é validada após período "time-to-heal" (ex.: 3 meses) sem novo atraso.

### 8. Segmentação em Grupos Homogêneos

Objetivo: sintetizar riscos similares para facilitar:

- Parametrização de limites
- Monitoramento (matrizes de transição)
- Explicabilidade (reportes gerenciais)

#### Técnicas comuns

- 1. Árvores de decisão nós terminais tornam-se grupos.
- 2. OptimalBinning supervisionado (PD ou LGD como alvo).
- 3. Clustering não supervisionado (quando não se quer usar o alvo).

#### **Boas práticas**

- Volumes mínimos por grupo (≥ 5% do portfólio).
- Estabilidade temporal: acompanhar drift de performance por grupo.

## 9. Modelagem estatística

Aspecto	Modelos Lineares	Modelos Não Lineares
Exemplo	Regressão Logística	Gradient Boosting, Random Forest, Redes
Prós	Transparência, coeficientes interpretáveis	Capturam interações e não-linearidades
Contras	Requer forte tratamento de variáveis, sensível a multicolinearidade	Explicabilidade exige técnicas SHAP/PD
Quando usar	Relações aproximadamente lineares, requisitos regulatórios estritos	Portfólios complexos, grande volume de dados

### 10. Amostragem de dados

- Snapshot observação estática de cada contrato; adequada a modelos comportamentais.
- Panel / Rolling Window várias janelas por contrato; captura dinâmicas temporais.
- Escolha deve preservar independência temporal e evitar look-ahead bias.

## 11. Ajustes macroeconômicos (Forward-Looking)

- 1. Definir **cenários** (base, otimista, pessimista) com probabilidades ponderadas.
- 2. Projetar variáveis macro relevantes (PIB, desemprego, inflação, taxa básica).
- 3. Aplicar ao PD, LGD ou diretamente ao fator ECL, conforme materialidade.
- 4. Revisar periodicamente as probabilidades de cada cenário.

### 12. Fluxo de cálculo & monitoramento

[Base de dados] → limpeza & feature engineering

- → Modelos (PD, LGD, EAD)
- → Segmentação em Grupos Homogêneos
- → Cálculo ECL (cenário base ± ajustes)
- → Relatórios e dashboards

- → Backtesting & validação (estabilidade, poder preditivo)
- → Governança (documentação, auditoria, challenge)
- **Backtesting** anual mínimo; validações independentes recomendadas.
- Métricas-chave: KS, Gini, PSI, Stability Index de grupos, erro de previsão de ECL.

## 13. Boas práticas & armadilhas comuns

Tema	Boas práticas	Erros frequentes
Origem dos dados	Excluir contratos já problemáticos do <i>training</i> set	Treinar modelo com atraso presente
Curva de cura	Validar "time-to-heal" antes de reclassificar contrato	Considerar acordo como cura imediata
Variáveis	Checar VIF, monotonicidade, WoE	Usar features altamente correlacionadas
Estágios	Automação de migração Stage 1→2→3	Regras manuais sem governança
Forward-Looking	Documentar premissas macro	Ajustes ad-hoc sem base estatística

# 14. Bibliografia indicada

- Resolução CMN 4.966/21 Banco Central do Brasil.
- IFRS 9 Financial Instruments, IASB (2014).
- World Bank (2023) Accounting Provisioning under the Expected Credit Loss Framework.
- PwC (2022) Instrumentos financeiros e Res. 4.966/21 perguntas & respostas.
- Redcliffe Training (2025) IFRS 9 Expected Credit Losses 3 Stages Made Simple.