**Desafio – Análise de score de crédito**

**Contexto**

Você está trabalhando como analista de dados em uma empresa financeira global. Ao longo dos anos, a empresa coletou dados bancários básicos e reuniu muitas informações relacionadas a crédito.

**Objetivo**

A administração quer construir um sistema inteligente para segregar as pessoas em faixas de pontuação de crédito para reduzir os esforços manuais.

Problema a ser resolvido: Dadas as informações relacionadas ao crédito de uma pessoa, realize uma análise exploratória dos dados e mostre:

1. O que faz alguém ter um score maior ou menor?
2. A quantidade de empréstimos é relevante?
3. O saldo mensal é relevante?
4. Que tipos de clientes são mais propensos a ficarem inadimplentes? (com dívida em aberto)
5. Qual informação mais influência no score?

Para responder as perguntas, você pode seguir as seguintes etapas em Python ou R Studio:

- Data Inspection (Inspeção de Dados);

- Data Cleaning (Limpeza dos Dados);

- Exploratory Data Analysis (Análise de Dados Exploratória);

- Detect, and Clean Outliers (Detectar e Limpar Outliers).

Precisa seguir esse roteiro? Precisa seguir essa ordem? Não, mas precisa ficar clara a sua linha de raciocínio.

Preciso passar por todas as etapas? Não necessariamente, mas quanto mais você avançar e quanto melhor for sua análise, mais pontos você ganha com a gente!

Nos importamos com a parte técnica, mas a parte analítica também é muito importante, portanto, capriche na análise e justificativas.

**Opcional:** Como suporte às suas respostas, após fazer a análise exploratória em python, **crie um dashboard utilizando o Power BI** para consolidar sua análise. Lembre-se de prestar bastante atenção na apresentação e storytelling.

**Informações sobre as features:**

* ID - Id único
* Customer\_ID - Identificador único de uma pessoa
* Month - O mês do ano
* Name - O nome de uma pessoa
* Age - Idade da pessoa
* SSN - O número do seguro social da pessoa
* Occupation - Ocupação da pessoa
* Annual\_Income - Renda anual da pessoa
* Monthly\_Inhand\_Salary - O salário mensal base da pessoa
* Num\_Bank\_Accounts - Representa o número de contas bancárias que a pessoa tem
* Num\_Credit\_Card - O número de cartões de crédito que uma pessoa tem
* Interest\_Rate - Juros do cartão de crédito
* Num\_of\_Loan - Número de empréstimos a pessoa possui
* Type\_of\_Loan - Os tipos de empréstimos obtidos pela pessoa
* Delay\_from\_due\_date - Representa a quantidade de dias de atraso no pagamento do empréstimo
* Num\_of\_Delayed\_Payment - A média de pagamentos atrasados de uma pessoa
* Changed\_Credit\_Limit - Variação percentual no limite do cartão de crédito
* Num\_Credit\_Inquiries - Número de consultas de cartão de crédito
* Credit\_Mix - Classificação do mix de créditos
* Outstanding\_Debt , po, - Representa a dívida restante a ser paga (em USD)
* Credit\_Utilization\_Ratio - Taxa de utilização do cartão de crédito
* Credit\_History\_Age - Idade do histórico de crédito da pessoa
* Payment\_of\_Min\_Amount - Se apenas o valor mínimo da parcela foi pago pela pessoa
* Total\_EMI\_per\_month - Pagamentos mensais de EMI (em USD dólares)
* Amount\_invested\_monthly - Valor mensal investido pelo cliente (em USD dólares)
* Payment\_Behaviour - Comportamento de pagamento do cliente (em USD)
* Monthly\_Balance - Valor do saldo mensal do cliente (em USD)
* Credit\_Score - Score de crédito da pessoa (Target)

No caso de dúvidas, você pode mandar um e-mail pra gente:

[Marcelo.rodrigues@igua.com.br](mailto:Marcelo.rodrigues@igua.com.br)

[Marcella.seixas@igua.com.br](mailto:Marcella.seixas@igua.com.br)