### Projeto 1: Prevendo Demanda de um Catálogo

### Passo 1: Compreensão do Negócio e dos Dados

#### Decisões Chaves:

Decisão que devemos prever nesse projeto é se será rentável o envio de catálogo para os 250 novos clientes. Mais especificamente a empresa está interessada em prever quanto poderá lucrar ao enviar esses catálogos.

Para tomar essas decisões, primeiramente devemos compreender os custos associados a confeccionar e enviar esses catálogos e como é definido o cálculo do lucro. Sabemos que:

- O custo de impressão e distribuição é de US\$6,50 por catálogo.
- A margem bruta média (preço custo) de todos os produtos vendidos através do catálogo é 50%.
- Certifique-se de multiplicar sua receita pela margem bruta antes de subtrair o custo de US\$6,50 ao calcular seu lucro.

# Passo 2: Análise, modelagem e validação

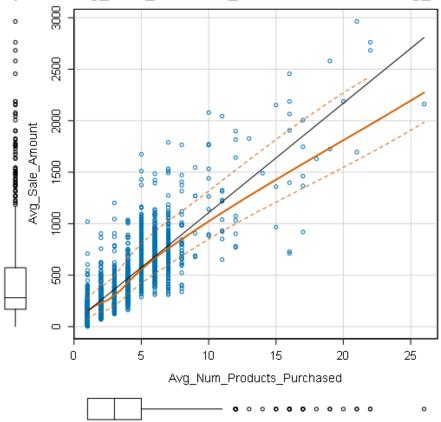
Dados do cliente contêm as seguintes informações:

- ID e nome do cliente
- Localização (endereço, cidade, estado e CEP)
- Segmento do cliente
- Número da loja
- Respondeu ao último catálogo
- Média dos produtos
- Quantidade de ano como cliente
- Valor da média de venda (Está será nossa variável target)

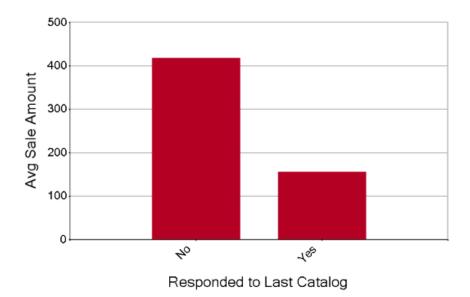
Escolher as preditoras para o modelo linear envolve explorar a relação entre cada variável existente em relação a média de valor vendida, utilizando análise bivariada do conjunto de dados. Se uma métrica mostrar um relacionamento linear com a variável target, podemos assumir que funcionará bem como uma entrada da regressão linear.

Relação linear mais forte neste conjunto de dados é entre a quantidade média de venda e a quantidade média de produtos comprados.

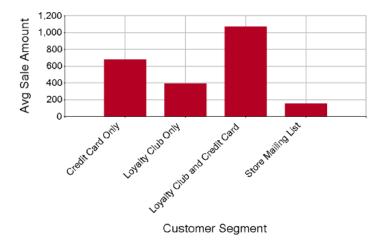
erplot of Avg\_Num\_Products\_Purchased versus Avg\_Sale



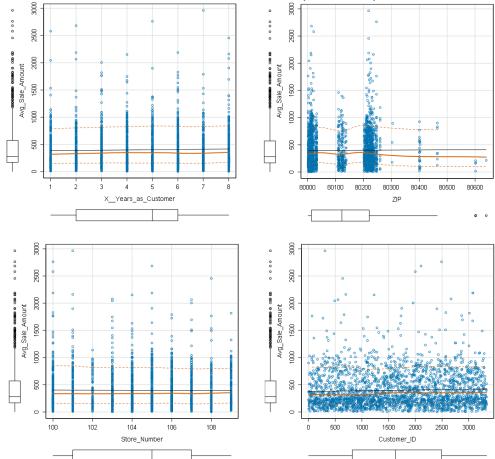
Há também uma relação entre o valor médio da venda e a resposta feita pelo cliente ao último catálogo, onde as pessoas que não responderam ao último catálogo compraram mais que o dobro do pessoal que responderam.



Analisando relação entre valor médio de venda e o segmento do cliente, verificamos também uma forte relação. Clientes que possuem cartão de crédito e são membros do clube de fidelidade tentem a ter maior valor médio de vendas, enquanto os clientes que "Store Mailing List" tendem a ter menor valor.



As métricas restantes, que incluem a quantidade de anos como cliente, CEP, número da loja e número de identificação do cliente não parecem ter muita influência sobre o valor médio de venda. Portanto eles não serão usados como variáveis preditoras para o modelo de regressão.



Primeiro passo para selecionar as preditoras mais eficazes para o modelo linear devemos ajustados todos os dados do cliente em valores numéricos, incluindo os valores binários e variáveis dummy.

Pegaremos a variável dummy "Somente cartão de crédito" do segmento do cliente como caso base e temos os seguintes coeficientes de regressão linear:

	Estimate	Std. Error	t value	Pr(> t )
(Intercept)	-1.681e+03	2.150e+03	-0.7817	0.43445
Customer.SegmentLoyalty Club Only	-1.504e+02	8.974e+00	-16.7582	< 2.2e-16 ***
Customer.SegmentLoyalty Club and Credit Card	2.822e+02	1.192e+01	23.6760	< 2.2e-16 ***
Customer.SegmentStore Mailing List	-2.432e+02	9.820e+00	-24.7681	< 2.2e-16 ***
Customer.ID	-1.622e-03	2.939e-03	-0.5521	0.58096
ZIP	2.627e-02	2.661e-02	0.9872	0.32365
Store.Number	-1.012e+00	1.006e+00	-1.0062	0.31444
Responded.to.Last.CatalogYes	-2.891e+01	1.128e+01	-2.5632	0.01043 *
Avg.Num.Products.Purchased	6.683e+01	1.517e+00	44.0564	< 2.2e-16 ***
XYears.as.Customer	-2.315e+00	1.222e+00	-1.8948	0.05825 .

Significance codes: 0 '\*\*\*' 0.001 '\*\*' 0.01 '\*' 0.05 '.' 0.1 ' ' 1

Neste teste determinamos que pegaremos somente os 4 preditores mais significantes conforme print acima, que são:

- Customer.SegmentLoyalty Club Only
- Customer.SegmentLoyalty Club and Credit Card
- Customer.SegmentStore Mailing List
- Avg.Num.Products.Purchased

Construindo o modelo de regressão linear com base nesses quatros recursos resulta numa equação linear como:

Avarage Sale Amount = 303.46 + 66.98 x (Avg Num Products Purchase)

-149. 36 (Se for Customer Segment Loyalty Club Only)

+281.84 (Se for Customer Segment Loyalty and Credit Card)

-245. 42 (Se for Customer Segment Store Mailing List)

+0 (Se for Customer Segment Credit Card Only)

Pontuação do R<sup>2</sup> nesse modelo é aproximadamente 0.84, que é um valor alto.

Coefficients:				
	Estimate	Std. Error	t value	Pr(> t )
(Intercept)	303.46	10.576	28.69	< 2.2e-16 ***
Customer.SegmentLoyalty Club Only	-149.36	8.973	-16.65	< 2.2e-16 ***
Customer.SegmentLoyalty Club and Credit Card	281.84	11.910	23.66	< 2.2e-16 ***
Customer.SegmentStore Mailing List	-245.42	9.768	-25.13	< 2.2e-16 ***
Avg.Num.Products.Purchased	66.98	1.515	44.21	< 2.2e-16 ***

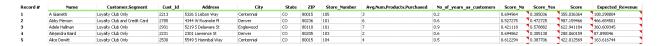
Significance codes: 0 '\*\*\*' 0.001 '\*\*' 0.01 '\*' 0.05 '.' 0.1 ' ' 1

Residual standard error: 137.48 on 2370 degrees of freedom Multiple R-squared: 0.8369, Adjusted R-Squared: 0.8366 F-statistic: 3040 on 4 and 2370 DF, p-value: < 2.2e-16

# Passo 3: Apresentação/Visualização

Eu recomendaria a empresa enviar o catálogo aos 250 clientes, pois a previsão de lucro supera o lucro esperado pela empresa.

Usando o modelo de regressão linear, multipliquei a pontuação (Score) calculada com a expectativa de venda (Score\_Yes) para obter a receita esperada de cada cliente (Expected\_Revenue).



Depois disso fiz a somatório da receita esperada dos 250 clientes, calculei a margem bruta média de todos os produtos vendidos que é 50% desse somatório e subtrai o custo dos catálogos (6,50 x 250).

Lucro Esperado = (Somatória da receita esperada x Margem Bruta) – (Custo do catálogo x 250) = (47,225.87 x 0.5) – (6.50 x 250) = 23,612.44 – 1,625 = 21,987.44