Nomes: Samuel Matias Finkler e Thiago Sordi Disciplina: Mineração de dados (ELC1098)

Trabalho prático 1 - Etapas de pré processamento do dataset em Python

Para o desenvolvimento deste trabalho foi decidido utilizar a linguagem Python, com a popular biblioteca do Pandas (para manipular dataframes). A primeira coisa feita foi a importação do dataset para o ambiente de execução. Em seguida, foram analisados que tipos de dados presentes, e como estavam representados no dataset.

Com os dados de entrada já importados, o próximo passo foi iniciar o tratamento dos dados presentes no dataframe importado, pois o mesmo apresenta algumas inconsistências e pontos a serem melhorados para uma boa análise sobre os dados.

O primeiro tratamento foi remover do dataframe a coluna onde todos os valores eram nulos, além de remover colunas com informações que não eram cruciais para a análise, como as colunas "Jogadore(a)s.1" e "Partida".

Com as colunas desnecessárias removidas, a atenção foi voltada para a coluna de jogadores, para fazer um tratamento pois havia divergência entre dados (nomes) que queriam dizer a mesma coisa (representar a mesma pessoa). A coluna inteira foi transformada para lowercase, foram removidos os espaços entre os nomes e alguns caracteres especiais. Também foram retirados acentos de alguns nomes, corrigidos nomes escritos de forma errada, e por fim, eliminado o nome de um jogador que não fazia parte dos 7 jogadores listados na coluna de jogadores (ex: alonso).

Por fim, foram transformadas as colunas "Jogadores" e "Resultado" para OneHot Encode, ou seja, cada categoria (nome ou resultado) virou uma coluna, e em cada linha é representado um valor 0 ou 1 para cada uma dessas colunas. Com essa transformação final, foi possível passar o dataframe através da função *apriori* da biblioteca mlxtend.

Essa função *apriori* em conjunto com a função *association_rules* (o dataframe retornado pela *apriori* é parâmetro para o *association_rules*) retornam um dataframe com tuplas de jogadores, seus suportes e confiança.

Melhor combinação vencedora:

1º Paula e Ariana

2º Paula e Alejandro

3º Alejandro e Juan

antecedents	consequents	antecedent support	consequent support	support	confidence	lift	leverage	conviction
(alejandro, juan)	(GANHOU)	0.178808	0.549669	0.119205	0.666667	1.212851	0.020920	1.350993
(paula, alejandro)	(GANHOU)	0.165563	0.549669	0.119205	0.720000	1.309880	0.028201	1.608325
(paula, ariana)	(GANHOU)	0.231788	0.549669	0.132450	0.571429	1.039587	0.005044	1.050773

Melhor jogador:

Alejandro (suporte de 28,48%)

antecedents	consequents	antecedent support	consequent support	support	confidence	lift	leverage	conviction
(alejandro)	(GANHOU)	0.430464	0.549669	0.284768	0.661538	1.203522	0.048156	1.330524
(ariana)	(GANHOU)	0.443709	0.549669	0.251656	0.567164	1.031829	0.007763	1.040420
(carlos)	(GANHOU)	0.278146	0.549669	0.145695	0.523810	0.952955	-0.007193	0.945695
(juan)	(GANHOU)	0.417219	0.549669	0.245033	0.587302	1.068464	0.015701	1.091187
(lucia)	(GANHOU)	0.264901	0.549669	0.125828	0.475000	0.864157	-0.019780	0.857774
(paula)	(GANHOU)	0.417219	0.549669	0.238411	0.571429	1.039587	0.009079	1.050773

Pior jogador:

Ariana (suporte de 19,21%)

antecedents	consequents	antecedent support	consequent support	support	confidence	lift	leverage	conviction
(alejandro)	(Perdeu)	0.430464	0.450331	0.145695	0.338462	0.751584	-0.048156	0.830895
(ariana)	(Perdeu)	0.443709	0.450331	0.192053	0.432836	0.961150	-0.007763	0.969153
(carlos)	(Perdeu)	0.278146	0.450331	0.132450	0.476190	1.057423	0.007193	1.049368
(fernando)	(Perdeu)	0.205298	0.450331	0.132450	0.645161	1.432638	0.039998	1.549067
(juan)	(Perdeu)	0.417219	0.450331	0.172185	0.412698	0.916433	-0.015701	0.935923
(lucia)	(Perdeu)	0.264901	0.450331	0.139073	0.525000	1.165809	0.019780	1.157198
(paula)	(Perdeu)	0.417219	0.450331	0.178808	0.428571	0.951681	-0.009079	0.961921