

Reporte de Avance

Customer Lifetime Period

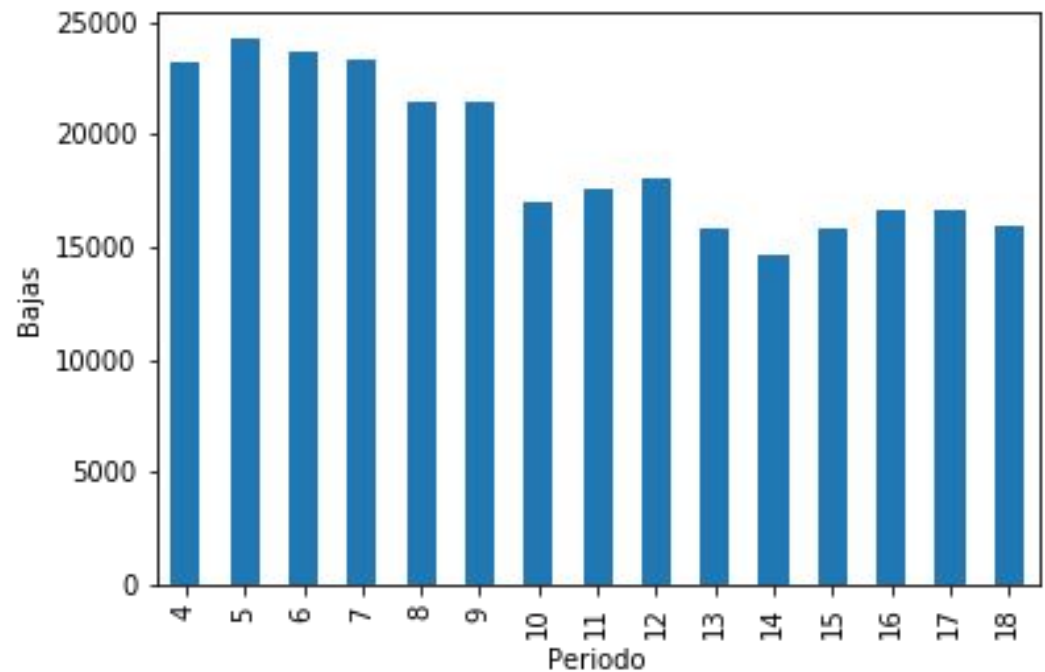
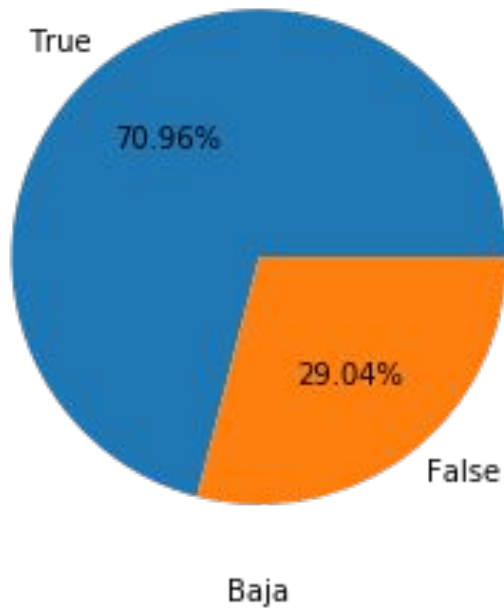
Transformación de los datos - Pólizas

- Agrupamiento por CIF_ID
- Búsqueda de bajas a través de pólizas vigentes
- Transformación de fechas a períodos para simplificar el entrenamiento posterior:

Enero 2018 = 1 ... Junio 2019 = 18

Transformación de los datos - Pólizas

- Búsqueda de período en el cual se produjo la baja



Transformación de los datos - Pólizas

Extracto de la tabla

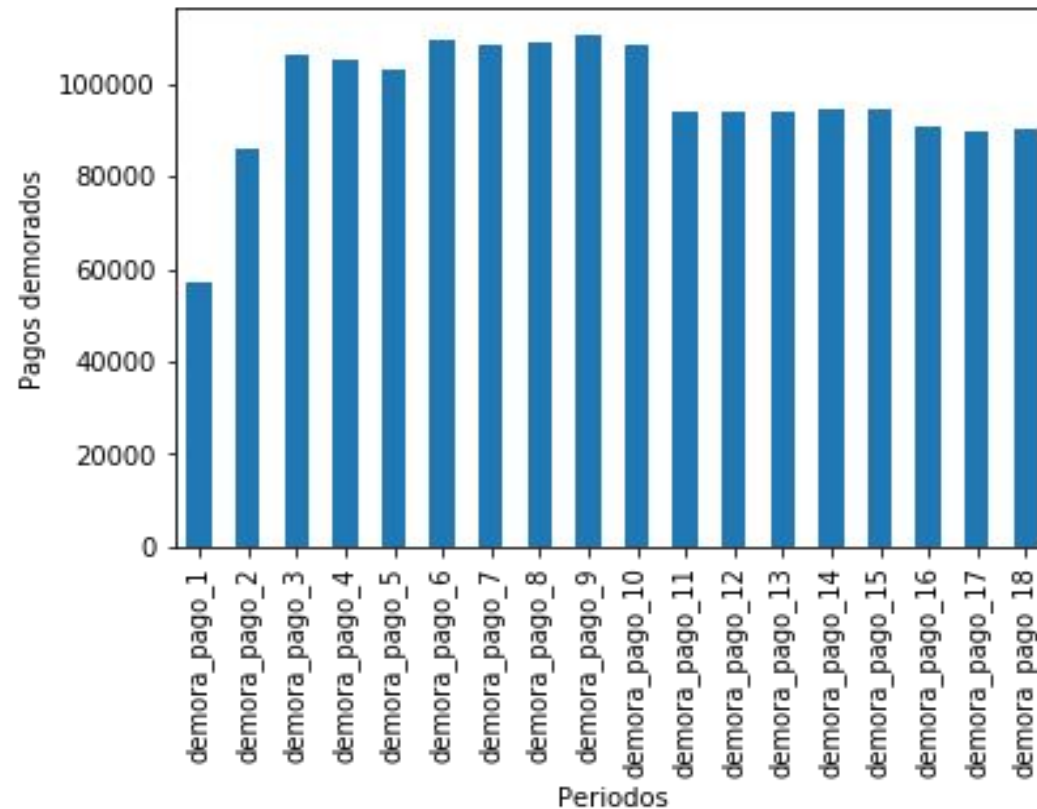
	hist_polizas	periodo_baja
CIF_ID		
571.0	1 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1	-1
573.0	1 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1	-1
1009.0	1 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1	-1
1103.0	3 3 3 3 3 1 1 1 0 1 1 1 1 1 1 1	-1
1313.0	1 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1	-1
1429.0	2 2 2 2 2 2 2 2 2 2 2 2 0 0 0 0	16
1482.0	1 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1	-1
1559.0	1 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1	-1
1774.0	1 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1	-1
1779.0	0 0 0 0 0 0 0 0 0 0 0 0 1 1 1 1	-1
1923.0	1 1 1 0 0 0 0 0 0 0 0 0 0 0 0 0	6

Transformación de los datos - Pagos

- Creación del campo CIF_ID obtenido de las pólizas
- Filtrado de pagos del periodo analizado
- Creación de campos adicionales

Transformación de los datos - Pagos

demora_pago : fecha de pago - fecha de vencimiento



Transformación de los datos - Pagos

- Agrupamiento por CIF_ID de los campos MONTO_PAGO, COD_COBRO, COD_SITUACION y demora_pago
 - Para los campos numéricos se realizó una suma de los campos correspondientes a todas las pólizas de los clientes por período.
 - Para los campos de texto, se realizó una suma por cada tipo de valor en cada período.

Transformación de los datos - Pagos

Extracto de la tabla transformada

	CIF_ID	1_SITUACION_AM	1_SITUACION_CT	1_SITUACION_EP	2_SITUACION_AM	2_SITUACION_CT	2_SITUACION_EP	3_SITUACION_AM	3_SITUACION_CT
0	571.0	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN
1	573.0	NaN	1.0	NaN	NaN	1.0	NaN	NaN	NaN
2	1009.0	NaN	NaN	NaN	NaN	1.0	NaN	NaN	NaN
3	1103.0	NaN	3.0	NaN	NaN	3.0	NaN	NaN	NaN
4	1313.0	NaN	1.0	NaN	NaN	1.0	NaN	NaN	NaN

	MONTO_PAGO_13	MONTO_PAGO_14	MONTO_PAGO_15	MONTO_PAGO_16	MONTO_PAGO_17	MONTO_PAGO_18	demora_pago_1	demora_pago_2
	845.0	845.0	845.0	845.0	845.0	1484.0	NaN	NaN
	1396.0	1396.0	1497.0	1497.0	1497.0	1542.0	0.0	0.0
	1484.0	1484.0	1484.0	1484.0	1729.0	1729.0	NaN	0.0
	3255.0	3255.0	3255.0	4368.0	4368.0	4368.0	0.0	0.0
	4105.0	4105.0	4105.0	3941.0	3941.0	3941.0	0.0	0.0

Transformación de los datos - Interacciones

- Limpieza de datos de varias filas por los problemas mencionados en la reunión de la semana 1
- Transformación de fecha de interacción en mes-año y posteriormente en período para que coincida con las otras tablas.

Transformación de los datos - Interacciones

- Agrupación de tipo de interacción (I, O, A) de acuerdo al período y CIF_ID

CIF_ID	(1, 'A')	(1, 'I')	(1, 'O')	(2, 'A')	(2, 'I')	(2, 'O')	(3, 'A')	(3, 'I')	(3, 'O')	(4, 'A')	(4, 'I')	(4, 'O')	(5, 'A')	(5, 'I')	(5, 'O')	(6, 'A')	(6, 'I')	(6, 'O')	(7, 'A')	(7, 'I')	(7, 'O')	(8, 'A')	(8, 'I')	(8, 'O')
0.0	-1	-1	286	-1	-1	195	-1	-1	231	-1	-1	287	-1	-1	284	-1	-1	214	-1	-1	488	-1	-1	360
137.0	-1	-1	-1	-1	-1	-1	-1	-1	-1	-1	-1	-1	-1	-1	-1	-1	-1	-1	-1	-1	-1	-1	-1	-1
162.0	-1	-1	-1	-1	-1	-1	-1	-1	-1	-1	-1	-1	-1	-1	-1	-1	-1	-1	-1	-1	-1	-1	-1	-1
571.0	-1	2	1	-1	-1	1	-1	4	1	-1	2	1	-1	-1	1	-1	-1	2	-1	2	1	-1	-1	1
573.0	-1	-1	-1	-1	-1	-1	-1	-1	-1	-1	-1	-1	-1	1	-1	-1	-1	-1	-1	1	-1	-1	-1	-1
1009.0	-1	-1	-1	-1	-1	-1	-1	1	-1	-1	-1	-1	-1	-1	-1	-1	-1	-1	-1	-1	-1	-1	-1	1
1075.0	-1	-1	-1	-1	-1	-1	-1	-1	-1	-1	-1	-1	-1	-1	-1	-1	-1	-1	-1	-1	-1	-1	-1	-1
1103.0	-1	-1	-1	-1	-1	-1	-1	-1	-1	-1	-1	-1	-1	1	-1	2	-1	-1	-1	1	-1	-1	-1	-1
1313.0	-1	1	2	-1	-1	2	-1	4	2	-1	1	2	-1	-1	2	-1	-1	2	-1	-1	2	-1	-1	2
1429.0	-1	9	4	-1	-1	4	-1	3	2	-1	-1	2	-1	4	2	-1	4	2	-1	5	2	-1	2	2
1482.0	-1	-1	3	-1	-1	3	-1	-1	3	-1	-1	3	-1	-1	3	-1	-1	4	-1	-1	3	-1	-1	5

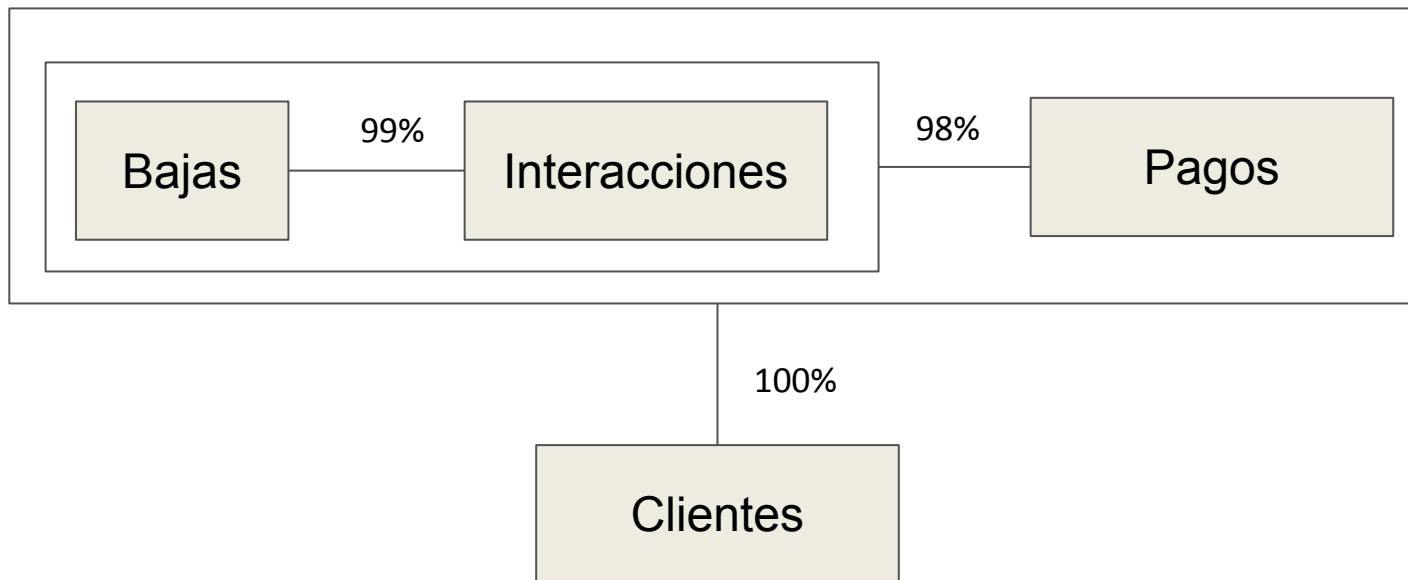
Integración

Las tablas se integraron de la siguiente manera:

- Bajas con interacciones: left join (puede haber clientes que tengan 0 interacciones).
- Para el resto de las tablas se realizó un Inner Join.

Integración

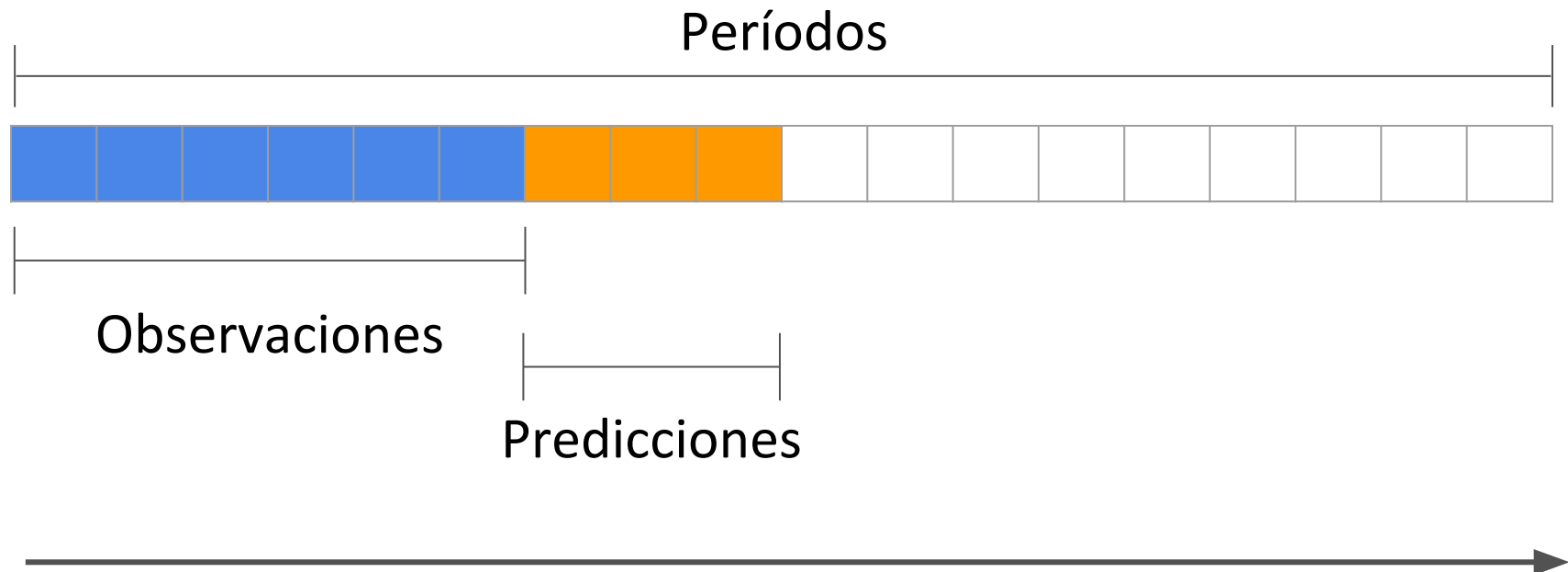
Progresión de la integración y relación entre tablas



Próximos pasos

- Armar los sets de datos de entrenamiento, test y validación y obtener un primer modelo

Armado de datasets



Voolkia

_software & services.



_Como tenemos historia,
tenemos futuro

Voolkia es una marca registrada de Staffing IT S.A.