Para poder realizar esta entrega fue necesario llevar a cabo una serie de preprocesamientos que nos permitieron llegar a la solución. La variable de respuesta en este caso fue la de riesgo. Esta variable hubo que transformarla en una dicotómica debido a que en caso opuesto no era posible aplicar el modelo de regresión a la misma.

El modelo funciona de manera aleatoria para probar combinaciones completamente diferentes. Me voy a centrar en los siguientes resultados:

	Modelo	Variables utilizadas	Precisión	Exactitud	Sensibilidad
0	1	folio_solicitud, limite_credito, pagos_realizados	0.763210	0.747061	0.935247
1	2	edad_cliente, porc_eng, enganche	0.805986	0.803657	0.954184
2	3	descuento, costo_total, folio_solicitud	0.713848	0.712233	0.995113
3	4	porc_eng, precio, limite_credito	0.823810	0.820200	0.951130
4	5	limite_credito, enganche, pagos_realizados	0.815400	0.825860	0.976787
5	6	monto_accesorios, porc_eng, monto_financiado	0.803911	0.801480	0.954184
6	7	semana, puntos, porc_eng	0.829728	0.804963	0.913867
7	8	folio, semana_actual, inversion	0.712669	0.712669	1.000000
8	9	folio_solicitud, porc_eng, semana_actual	0.787481	0.783195	0.952963
9	10	pagos_realizados, semana_actual, fraude	0.712669	0.712669	1.000000

En esta tabla podemos destacar los modelos número 4 y 7 los cuales tienen una precisión de 82.38% y de 82.97% respectivamente. Esto nos muestra que hay una gran precisión a la hora de predecir las clases. No obstante se puede argumentar que el modelo 4 es mucho mejor porque el 7 tiene una sensibilidad más baja, lo que lo hace propenso a tener un desbalance en algunas de las predicciones que hace el modelo.

Los modelos 8 y 10 que tenemos podemos ver que tiene un desbalance. Al tener una sensibilidad y una exactitud tan alta, es posible que el modelo no sea tan preciso dado que nos puede dar falsos positivos y falsos negativos al no tener una precisión tan alta.

Los modelos 3 y 10 al tener un 100% de sensibilidad nos llevan a la conclusión de que puede ser que den más casos de los que en realidad deberían de ser ya sea de negativos o positivos incrementando el número de falsas clasificaciones.