



Maestría oficial en Big Data y Data Science

Actividad Guiada 3

Metodologías de gestión y diseño de proyectos Big
Data

Alumno: Castillo Bastidas, José Ricardo

Fecha de entrega: 29/11/2021



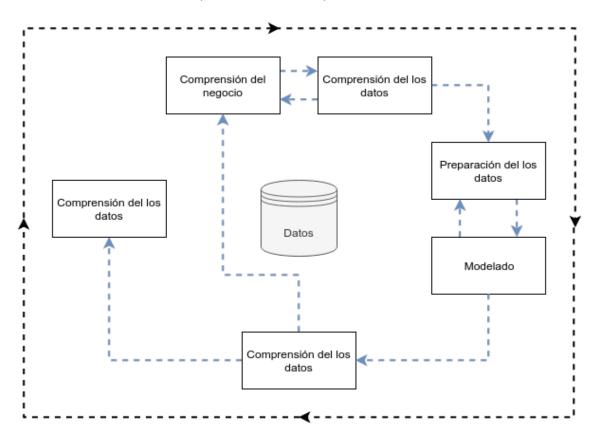


Seminario II - Aplicando técnicas ágiles para la gestión de proyectos de ciencia de datos

El presente documento es una planilla que se utilizará para el desarrollo de la documentación correspondiente a las actividades del Seminario II y su correspondiente Actividad Guiada. El contenido será guiado según las fases y actividades de la metodología CRISP-DM.

Una vez completado con la información correspondiente al proyecto de ciencia de datos y complementado con los reportes de la ejecución de la libreta Jupyter desarrollada se podrán finalizar las tareas del proyecto.

La metodología CRISP-DM cuenta con 6 fases, ver figura 1, que forman un ciclo iterativo, con vistas a lo que se podrá considerar como un proceso iterativo-incremental de desarrollo de soluciones de ciencia de datos para un contexto en particular.







[A] Fase de comprensión del problema

Determinar los objetivos de la Organización

Las autoridades de una Institución Universitaria desean obtener conocimiento a partir de los datos disponibles de los alumnos, principalmente en lo que respecta a su situación como estudiante **Activo** (continúa cursando la carrera) / **Pasivo** (ha abandonado los estudios o al menos no se ha reinscrito para continuar cursando en la actualidad). El objetivo final que se persigue es el de poder predecir con un margen de confianza considerable la situación de los nuevos alumnos inscritos para el periodo 2021.

• Evaluación de la situación

Se cuenta con los recursos para la ejecución del proyecto de ciencia de datos en cuestión. Entre ellos:

- Los datos históricos y los datos de los estudiantes del ciclo lectivo 2021 que se integran a la Unidad Académica (Facultad – Escuela)
- Se cuenta con el personal para la ejecución de las tareas involucradas en el proyecto.
- Se cuenta con las herramientas software y plataformas de despliegue adecuadas para la presentación del producto a desarrollar.
- Determinación de los objetivos del proyecto.

Elaborar un modelo de predicción de la situación académica de los estudiantes de la Unidad Académica (Escuela – Facultad) en cuestión sobre la base de los datos históricos disponibles. La efectividad del modelo deberá ser del 80%. El mismo modelo será aplicado para realizar la predicción del campo "situación del estudiante" con los datos de los que han ingresado en el presente periodo lectivo (2021).





• Definir plan del proyecto (tareas, recursos, etc)

El equipo va a estar conformado por:

José Ricardo Castillo Bastidas

Duración de las iteraciones: una (1) semana

Velocidad del equipo: 40 SP

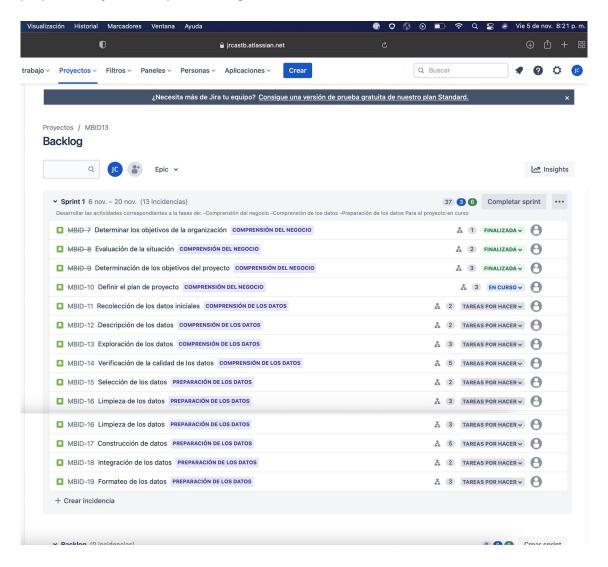
Hoja de ruta del proyecto (herramienta Jira):

	Epic	
~	MBID-1 Comprensión del negocio	
	■ MBID-7 Determinar los objetivos FINA	ALIZADA
	■ MBID-8 Evaluación de la situación FINA	IALIZADA
	■ MBID-9 Determinación de los obj FINA	ALIZADA
	■ MBID-10 Definir el plan de proyecto	N CURSO
~	MBID-2 Comprensión de los datos	
	■ MBID-11 Recolección de los dato TARE	EAS PO
	■ MBID-12 Descripción de los datos TARE	EAS PO
	■ MBID-13 Exploración de los datos TARE	EAS PO
	■ MBID-14 Verificación de la calida TARE	EAS PO
~	MBID-3 Preparación de los datos	
	■ MBID-15 Selección de los datos TARE	EAS PO
	■ MBID-16 Limpieza de los datos TARE	EAS PO
	■ MBID-17 Construcción de datos TARE	EAS PO
	■ MBID-18 Integración de los datos TARE	EAS PO
	■ MBID-19 Formateo de los datos TARE	EAS PO
	MBID-4 Modelado	
	MBID-5 Evaluación	
	MBID-6 Despliegue	





Se van a desarrollar dos iteraciones a lo largo de las cuales se van a cubrir las 6 fases de la metodología CRISP-DM dando como resultado el desarrollo del MVP correspondiente al proyecto en ejecución. Sprint backlog:







[B] Fase de comprensión de los datos

• Recolección de datos iniciales

Los datos se agrupan en 3 dimensiones:

- Datos Académicos: referidos a la actividad académica del alumno y su situación (Activo, Pasivo).
- Datos Censales: referidos a su precedencia y algunos datos relativos al nivel de estudio alcanzado por sus padres.
- Datos Personales: referidos a sus estudios en el nivel medio, localidad desde la que proviene, entre otros.
- Descripción de los datos

Se detalla el contenido de cada uno de los datasets:

Dataset	Columnas	Observaciones
datos_academicos.csv	unidad_academica	Número de filas
	nro_inscripcion	
	carrera	2316
	regular	Filas con valores nulos:
	cnt_readmisiones	i nas con vaiol co naice.
	calidad	45/2316 (1.94%)
	fecha_ingreso_alumno	
	anio_plan_estudios	
datos_censales.csv	unidad_academica	Número de filas
	nro_inscripcion	2017
	estado_civil	2316
	sit_lab_alumno	Filas con valores nulos:
	tipo_res_nuevo	
	sit_lab_padres	0/2316 (0%)
	estudios_padres	
datos_personas.csv	unidad_academica	Número de filas
	nro_inscripcion	0047
	sexo	2316
	nacionalidad	Filas con valores nulos:
	fecha_nac_alumno	
	fecha_egr_sec	0/2316 (0%)



• Exploración de datos

Datasets:

- [a] datos_academicos.csv
- [b] datos_censales.csv
- [c] datos_personas.csv

Dataset	Atributo	Tipo de datos	Metadatos
[a]	nro_inscripcion	nominal	Valores presentes (10 primeros): ['FCEQN-877' 'FCEQN-1294' 'FCEQN-1351' 'FCEQN-1363' 'FCEQN-1367' '1527' 'FCEQN-1532' 'FCEQN-1618' 'FCEQN-1647' 'FCEQN-1665'] Cantidad de nulos: 0 = 0.00%
	carrera	nominal	Valores presentes (10 primeros): ['143' '102' '114' '106' '170' '104' '147' '172' '601' '108'] Cantidad de nulos: 2 = 0.09%
	regular	nominal	Valores presentes (10 primeros): ['S' 'N'] Cantidad de nulos: 0 = 0.00%
	cnt_readmisiones	numérico	min 0.000000 max 2.000000 mean 0.984456 std 0.718602 median 1.000000
	calidad	nominal	Valores presentes (10 primeros): ['A' 'P'] Cantidad de nulos: 0 = 0.00%
	anio_plan_estudios	numérico	min 2000.000000 max 2014.000000 mean 2007.449438



		std 3.893340 median 2008.000000
		median 2000.000000
fecha_ingreso_alumno	nominal	Valores presentes (10 primeros):
		['04/27/2006' '06/13/2006' '03/01/2001'
		'05/02/2006' '05/15/2006' '12/18/2006'
		'12/21/2006' '12/26/2006' '12/04/2006'
		'12/06/2006']
		Cantidad de nulos: 0 = 0.00%
unidad_academica	nominal	Valores presentes (10 primeros): ['FCEQN']
		Cantidad de nulos: 0 = 0.00%

Dataset	Atributo	Tipo de datos	Metadatos
[b]	ua	nominal	Valores presentes (10 primeros): ['FCEQN'] Cantidad de nulos: 0 = 0.00%
	insc	nominal	Valores presentes (10 primeros): ['FCEQN-3342' 'FCEQN-5396' 'FCEQN-3162' 'FCEQN-5739' '4683' 'FCEQN-5233' 'FCEQN-5226' 'FCEQN-5117' 'FCEQN-5630' 'FCEQN-5644'] Cantidad de nulos: 0 = 0.00%
	estado_civil	numérico	min 1.000000 max 6.000000 mean 1.041451 std 0.315216 median 1.000000
	sit_lab_alumno	nominal	Valores presentes (10 primeros): ['NC' 'No' 'Si' '1' 'S' 'NO']



		Cantidad de nulos: 0 = 0.00%
tipo_res_alumr	no numérico	min -1.000000
		max 4.000000
		mean 0.050950
		std 1.485711
		median -1.000000
sit_lab_padres	Numérico	min -1.000000
		max 5.000000
		mean 0.781088
		std 2.085848
		median -1.000000
estudios_padre	es Numérico	min -1.000000
		max 7.000000
		mean 1.986183
		std 2.739800
		median 1.000000

Dataset	Atributo	Tipo de datos	Metadatos
[c]	unidad_academica	nominal	Descripción de valores: Valores presentes (10 primeros): ['FCEQN'] Cantidad de nulos: 0 = 0.00%
	nro_inscripcion	nominal	Valores presentes (10 primeros): ['FCEQN-877' 'FCEQN-1294' 'FCEQN-1351' 'FCEQN-1363' 'FCEQN-1367' '1527' 'FCEQN-1532' 'FCEQN-1618' 'FCEQN-1647'



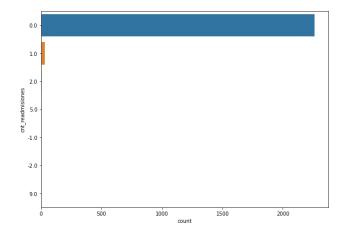
		'FCEQN-1665']
		Cantidad de nulos: 0 = 0.00%
Sexo	Numérico	min 1.000000
		max 2.000000
		mean 1.462435
		std 0.498695
		median 1.000000
nacionalidad	Numérico	min -1.000000
		max 4.000000
		mean 1.032383
		std 0.210493
		median 1.000000
fecha_nac_alumno	Numérico	min 181.000000
		max 1996.000000
		mean 1983.797496
		std 99.685020
		median 1993.000000
fecha_egr_sec	Numérico	min 201.000000
		max 2019.000000
		mean 2009.807858
		std 37.678975
		median 2011.000000

Gr<mark>áfic</mark>os <mark>de d</mark>istr<mark>ibuc</mark>ión de valores por atributo:

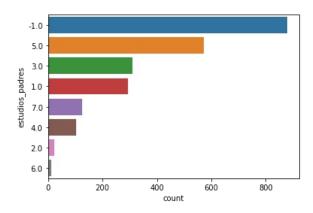
Conteo de readmisiones - datos_academicos



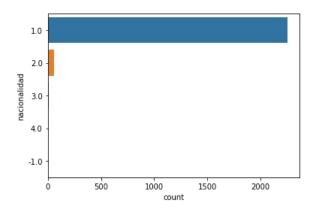




• Conteo de estudios en los padres - datos_censales



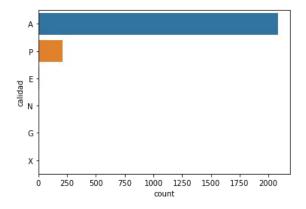
• Diferentes nacionalidades - datos_personas



Conteo del atributo calidad – datos_academicos







• Verificación de la calidad de los datos

Dataset	Atributo	Descripción / Observaciones	
[a, b, c] nro_inscripcion		Se han detectado errores en el formateo del valor del atributo. La distribución por dataset es:	
		* [a]: 71 filas / 2316 total 0.03%	
		* [b]: 71 filas / 2316 total 0.03%	
		* [c]: 71 filas / 2316 total 0.03%	
[a]	carrera	Cantidad de filas con valores fuera de rango (incluye valores nulos):	
		8 filas (0.35 %)	
[b]	sit_lab_alumno	Cantidad de filas con valores fuera de rango (incluye valores nulos):	
		121 filas (5.22%)	
[c]	fecha_nac_alumno	Cantidad de filas con valores fuera de rango (incluye valores nulos):	
		23 filas (0.99 %)	
[a]	calidad	Cantidad de filas con valores fuera de rango en atributo calidad: 24	
		Porcentaje de filas con errores de rango de valores (atributo calidad): 1.04 %	



[c]	fecha_egr_sec	Cantidad de filas con valores fuera de rango (incluye valores nulos): O filas (0 %)
[a]	regular	Cantidad de filas con valores fuera de rango en atributo regular: 20 Porcentaje de filas con errores de rango de valores (atributo regular): 0.86 %





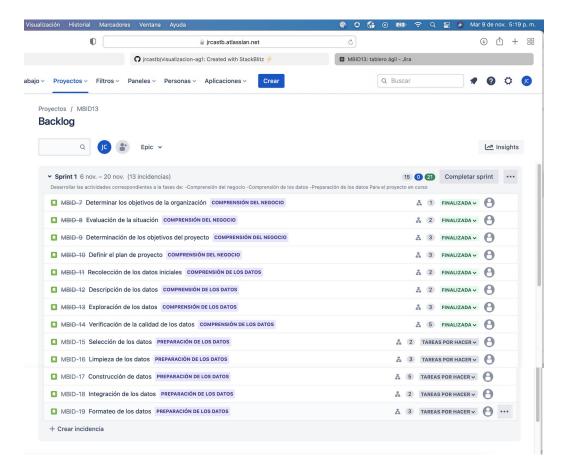
Captura de la hoja de ruta con todo lo gestionado en la actualidad

Ep	pic	
v 4	MBID-1 Comprensión del negocio	
	■ MBID-7 Determinar los objetivos	FINALIZADA
	■ MBID-8 Evaluación de la situación	FINALIZADA
	■ MBID-9 Determinación de los obj	FINALIZADA
	■ MBID-10 Definir el plan de proyecto	FINALIZADA
٧ (MBID-2 Comprensión de los datos	
	MBID-11 Recolección de los datos	FINALIZADA
	■ MBID-12 Descripción de los datos	FINALIZADA
	■ MBID-13 Exploración de los datos	FINALIZADA
	■ MBID-14 Verificación de la calidad	FINALIZADA
v [7	MBID-3 Preparación de los datos	
	■ MBID-15 Selección de los datos	TAREAS PO
	■ MBID-16 Limpieza de los datos	TAREAS PO
	■ MBID-17 Construcción de datos	TAREAS PO
	MBID-18 Integración de los datos	TAREAS PO
	■ MBID-19 Formateo de los datos	TAREAS PO
-	MBID-4 Modelado	
-	MBID-5 Evaluación	
4	MBID-6 Despliegue	





• Captura del backlog gestionado en la actualidad







##INICIO AG3

[C] Fase de preparación de los datos

Selección de datos

Los siguientes atributos se omitieron al inicio de la fase de preparación de los datos

- 'unidad_academica' >> Aplica para los tres datasets
- 'carrera' y 'anio_plan_estudios' >> Aplica solo al dataset de datos_academicos

Se deja constancia de que se considera adecuado eliminar la columna de '**nro_inscripcion**' una vez que se hayan unificado los tres conjuntos de datos originales.

• Limpieza de los datos

Sobre los datasets disponibles se realizaron las siguientes acciones:

Dataset	Atributo	Descripción de lo realizado
[b]	sit_lab_alumno	Cambios realizados:
		'No' >> 'N',
		'Si' >> 'S',
		'1' >> 'S',
		'NO' >> 'N'
		Los valores presentes inicialmente en el dataset (izq) han sido reemplazados por los que están definidos en el diccionario de datos (der). Esta operación ha sido realizada con el aval de los expertos en el dominio.
[c]	fecha_nac_alumno	Se aplicó un filtro para los valores del atributo. En conformidad con lo establecido por los expertos en el dominio el rango de valores posibles se fijó en: [1950 – 2006].
		Las filas que estuvieron fuera de rango se han filtrado.
[c]	fecha_egr_sec	Se aplicó un filtro identificando y contando los valores que no cumplen las condiciones de fecha de



		egreso [1965 – 2015] esto debido a la antigüedad de datos que estamos usando Las filas que estuvieron fuera de rango se han filtrado.
[a]	regular	Cambios realizados 'D' » 'N', 'Sl' » 'S', 'T' » 'S', 'X' » 'N' Los valores presentes inicialmente en el dataset (izq) han sido reemplazados por los que están definidos en el diccionario de datos (der). Esta operación ha sido realizada con el aval de los expertos en el dominio.

• Construcción de datos

Las autoridades requieren que se generen los siguientes atributos a fin de caracterizar a los estudiantes en análisis:

- Edad (calculada en años al día de hoy)
- Inactividad (calculada en años entre el egreso del nivel medio y la inscripción a la carrera cuyos datos se están analizando)
- Integración de los datos

A fin de contar con un único dataset que contenga todos los datos del escenario de trabao se integraron las fuentes inicialmente disponibles en una sola.

Posteriormente, se aplicaron filtros a nivel de columnas según el siguiente detalle:

- 'nro_inscripcion' >> Se elimina dado que ya fue utilizado para generar el dataset unificado
- 'fecha_nac_alumno', 'fecha_egr_sec' y 'fecha_ingreso_alumno' >> Se eliminan dado que han sido empleados para generar los atributos de 'edad' e 'inactividad'.
- Formateo de los datos

En este caso se van a evaluar los nuevos atributos incorporados al dataset (edad e inactividad). En este proceso se detectan algunos valores anómalos en el atributo '**inactividad**' y se procede a filtrarlos (valores ente 0 y 38) según recomendación de los expertos en el dominio.





Descripción de metadatos en todo el dataset integrado

[d] dataset_completo.csv

Dataset	Atributo	Tipo de datos	Metadatos
[d]	sexo	numérico	Descripción de valores: min 1.000000 max 2.000000 mean 1.460797 std 0.498570 median 1.000000
	nacionalidad	numérico	min -1.000000 max 4.000000 mean 1.032413 std 0.211005 median 1.000000
	edad	numérico	Columna: edad Tipo de datos: numérico Descripción de valores: min 22.000 max 63.000 mean 27.899693 std 4.925476 median 27.000
	regular	nominal	Valores presentes (10 primeros): ['S' 'N'] Cantidad de nulos: 0 = 0.00%
	cnt_readmisiones	numérico	min 0.000 max 2.000 mean 0.985545 std 0.717419 median 1.000
	calidad	nominal	Valores presentes (10 primeros): ['A' 'P'] Cantidad de nulos: 0 = 0.00%
	inactividad	nominal	min 0.000 max 37.000 mean 1.072711 std 2.735806 median 0.000



estado_civil	numérico	min 1.000000
		max 6.000000
		mean 1.041612
		std 0.316814
		median 1.000000
sit_lab_alumno	nominal	Valores presentes (10 primeros): ['NC' 'N' 'S']
		Cantidad de nulos: 0 = 0.00%
tipo_res_alumno	numérico	min -1.000000
		max 4.000000
		mean 0.053438
		std 1.489296
		median -1.000000
sit_lab_padres	numérico	min -1.000000
		max 5.000000
		mean 0.789750
		std 2.088225
		median -1.000000
estudios_padres	numérico	min -1.000000
		max 7.000000
		mean 1.998686
		std 2.743089
		median 1.000000





Е	pic	
v [MBID-1 Comprensión del negocio	
	■ MBID-7 Determinar los objetivos	FINALIZADA
	MBID-8 Evaluación de la situación	
		FINALIZADA
	MBID-9 Determinación de los obj	FINALIZADA
	MBID-10 Definir el plan de proyecto	FINALIZADA
~ [MBID-2 Comprensión de los datos	
	NADID 44 Passissation de las detec	
	■ MBID-11 Recolección de los datos	FINALIZADA
	■ MBID-12 Descripción de los datos	FINALIZADA
	■ MBID-13 Exploración de los datos	FINALIZADA
	■ MBID-14 Verificación de la calidad	FINALIZADA
~ E	MBID-3 Preparación de los datos	
	MBID-15 Selección de los datos	FINALIZADA
	■ MBID-16 Limpieza de los datos	FINALIZADA
	■ MBID-17 Construcción de datos	FINALIZADA
	■ MBID-18 Integración de los datos	FINALIZADA
		FINALIZADA
	MBID-4 Modelado	
•	William Wildelado	
6	MBID-5 Evaluación	
•	MBID-6 Despliegue	





[D] Fase de modelado

• Selección de la técnica de modelado

Con base en los objetivos del proyecto, las técnicas a aplicar van a pertenecer a la siguientes familias:

- Árboles de decisión
- Métodos KNN
- Regresión logística
- Métodos de ensamblado de modelos
- Entre otros
- Generación del plan de pruebas

En primer lugar, a nivel de distribución de filas del dataset resultante de la fase previa se va a trabajar con los estándares de la industria y la bibliografía del área:

- Datos para entrenamiento: 75%
- Datos para prueba: 25%

En segunda instancia, los lineamientos para ejecutar las pruebas de los modelos serán:

- Para cada modelo se deberán registrar sus parámetros de ejecución y la efectividad obtenida al probarse con los datos correspondientes.
- Como mínimo se ejecutarán tres instancias de prueba a través de las cuales se irán seleccionando las técnicas con mejores resultados (efectividad) y seleccionar así la que será usada para la predicción de los datos nuevos (alumnos del ciclo 2021).
- Construcción del Modelo

En este punto se va a utilizar código en lenguaje Python con diferentes librerías para implementar los modelos requeridos. El código fuente se encuentra en la siguiente ubicación:

Repositorio - https://github.com/jrcastb/13MBID-Metodologias

Lo<mark>s re</mark>sultados de esta actividad se registran en las siguientes tablas de la sección de evaluación del modelo.

Pr<mark>evia</mark> a <mark>la ej</mark>ecu<mark>ción</mark> de las técnicas seleccionadas se han ejecutado operaciones de transformación y/o adaptación de los datos que se describen a continuación:



Atributo	Transformación aplicada	
	(valor original => valor nuevo)	
'sexo'	• 2 => 'F',	
	• 1 => 'M'	
'nacionalidad'	• 1 => 'AR',	
	• 2 => 'PY',	
	• 3 => 'BR',	
	• 4 => 'OT',	
	• -1 => 'NC'	
	Observaciones: "OT" = Otros países	
'estado_civil'	• 1 => 'S',	
	• 2 =>'P',	
	• 3 => 'C',	
	• 4 =>'D',	
	• 5 => 'V',	
	• 6 => 'NC'	
'tipo_res_alumno'	• 1: 'CP',	
	• 2: 'VA',	
	• 3: 'VP',	
	• 4: 'RU',	
	• -1:'NC'	
' sit_lab_padres'	• 1: 'D',	
	• 2: 'BT',	
	• 3: 'TI',	
	• 4: 'TF',	



	• 5: 'J',
	• -1: 'NC'
'estudios_padres'	• 1:'SE',
	• 2: 'PI',
	• 3: 'PC',
	• 4: 'SI',
	• 5: 'SC',
	• 6: 'UI',
	• 7: 'UC',
	• -1:'NC'
'cnt_readmisiones	• 1:'SI',
	• 2:'SI',
	• 0:'NO'





Más allá de esto, se han binarizado los atributos resultantes para optimizar la ejecución de algunas técnicas de generación de modelos de clasificación / predicción.

Evaluación del modelo

Prueba #1

Técnica	Parametrización	Resultados obtenidos
LogisticRegression	LogisticRegression(C=1.0, class_weight=None, dual=False, fit_intercept=True, intercept_scaling=1, l1_ratio=None, max_iter=100, multi_class='auto', n_jobs=None, penalty='l2', random_state=None, solver='liblinear', tol=0.0001, verbose=0, warm_start=False)	Rendimiento obtenido: 0.6427320490367776 Matriz de confusión: A 260 76 225 200 175 150 112 125 1100
KNeighbors	KNeighborsClassifier(algorithm='ball_tree', leaf_size=30, metric='minkowski', metric_params=None, n_jobs=None, n_neighbors=50, p=2, weights='uniform')	Rendimiento obtenido: 0.6234676007005254 Matriz de confusión:
DecisionTree	DecisionTreeClassifier(criterion='entropy', max_depth=6, min_samples_split=10)	Rendimiento obtenido: 0.658493870402802 Matriz de confusión:





		A - 274 62 -250 -200 -225 -200 -175 -150 -125 -100 -75 A P Predicted label
RandomForest	RandomForestClassifier(bootstrap=True, ccp_alpha=0.0, class_weight=None, criterion='gini', max_depth=None, max_features='auto', max_leaf_nodes=None, max_samples=None, min_impurity_decrease=0.0, min_impurity_split=None, min_samples_leaf=1, min_samples_split=2, min_weight_fraction_leaf=0.0, n_estimators=17, n_jobs=None, oob_score=False, random_state=None, verbose=0, warm_start=False)	Rendimiento obtenido: 0.5919439579684763 Matriz de confusión: A
GradientBoosting	GradientBoostingClassifier(ccp_alpha=0.0, criterion='friedman_mse', init=None, learning_rate=0.1, loss='deviance', max_depth=1, max_features=None, max_leaf_nodes=None, min_impurity_decrease=0.0, min_impurity_split=None, min_samples_leaf=1, min_samples_split=2, min_weight_fraction_leaf=0.0, n_estimators=100, n_iter_no_change=None, presort='deprecated', random_state=0, subsample=0.q, tol=0.0001, validation_fraction=0.1, verbose=0, warm_start=False)	Rendimiento obtenido: 0.6549912434325744 Matriz confusión: -250 -225 -200 -175 -150 -125 -100 -75





Prueba #2

Técnica	Parametrización	Resultados obtenidos
LogisticRegression	LogisticRegression(C=1.0, class_weight=None, dual=False, fit_intercept=True, intercept_scaling=1, l1_ratio=None, max_iter=100, multi_class='auto', n_jobs=None, penalty='l2', random_state=None, solver='newton-cg', tol=0.0001, verbose=0, warm_start=False)	Rendimiento obtenido: 0.6514886164623468 Matriz de confusión: A 261 75 225 200 175 150 124 111 125 100 75
LogisticRegression	LogisticRegression(C=1.0, class_weight=None, dual=False, fit_intercept=True, intercept_scaling=1, l1_ratio=None, max_iter=100, multi_class='auto', n_jobs=None, penalty='l2', random_state=None, solver='saga', tol=0.0001, verbose=0, warm_start=False)	Rendimiento obtenido:0.66024518388 7916 Matriz de confusión: A 264 72 250 205 175 150 125 100 75

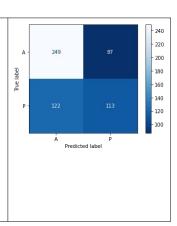


KNeighbors	KNeighborsClassifier(algorithm='kd_tree', leaf_size=30, metric='minkowski', metric_params=None, n_jobs=None, n_neighbors=40, p=2, weights='uniform')	Rendimiento obtenido: 0.6252189141856392 Matriz de confusión: A
DecisionTree	DecisionTreeClassifier(criterion='gini', max_depth=5, min_samples_split=10)	Rendimiento obtenido: 0.6444833625218914 Matriz de confusión: A
RandomForest	RandomForestClassifier(bootstrap=True, ccp_alpha=0.0, class_weight=None, criterion='gini', max_depth=None, max_features='auto', max_leaf_nodes=None, max_samples=None, min_impurity_decrease=0.0, min_impurity_split=None, min_samples_leaf=1, min_samples_split=2, min_weight_fraction_leaf=0.0, n_estimators=10, n_jobs=None, oob_score=False, random_state=None, verbose=0, warm_start=False)	Rendimiento obtenido: 0.6059544658493871 Matriz de confusión: A 219 108 -200 -180 -160 -140 -120
GradientBoosting	GradientBoostingClassifier(ccp_alpha=0.0, criterion='friedman_mse', init=None, learning_rate=1.0, loss='deviance', max_depth=1, max_features=None, max_leaf_nodes=None,	Rendimiento obtenido: 0.6339754816112084 Matriz confusión:





min_impurity_decrease=0.0, min_impurity_split=None, min_samples_leaf=1, min_samples_split=2, min_weight_fraction_leaf=0.0, n_estimators=100, n_iter_no_change=None, presort='deprecated', random_state=0, subsample=0.q, tol=0.0001, validation_fraction=0.1, verbose=0, warm_start=False)







[E] Fase de evaluación

Evaluación de los resultados

A partir de la experimentación realizada la/s técnicas a emplear sobre los datos nuevos del ciclo 2021 son:

Técnica utilizada	Mejor rendimiento obtenido
Decision Tree	0.658493870402802
Logistic Regression	0.6427320490367776
Random Forest	0.6059544658493871
Gradient Boosting	0.6549912434325744
KNeighbors	0.6252189141856392

• Proceso de revisión

En función de los resultados obtenidos se ha determinado que la técnica a emplear para proseguir con el proyecto ha sido la de: **Decision Tree**.

En este sentido, los resultados de la ejecución de la predicción con el modelo de la técnica mencionada sobre los datos del ciclo 2021 se encuentran en la sección **Informe Final** del presente documento.

• Determinación de futuras tareas

Como tareas a ejecutar que permitirían un mejor rendimiento del modelo de predicción generado se pueden mencionar:

- A fin de contar con una mayor información sobre los estudiantes se podrían incorporar atributos que registren la distancia entre su lugar de residencia y el lugar de cursado de las asignaturas de la carrera seleccionada.
- Se podría indagar acerca del monto salarial promedio de los padres y los estudiantes para determinar si influye en la deserción y mortandad académica de carreras y asignaturas.
- Sería de ayuda obtener información acerca de que estudiantes cuentan con hijos, con el fin de determinar si esto influye en su situación académica.





[F] Fase de implementación

• Plan de implementación

Las autoridades han dispuesto la replicación de las acciones ejecutadas en el presente proyecto al inicio de cada ciclo lectivo. De esta manera se garantiza la disponibilidad de los datos y de los recursos para realizar el análisis aquí descripto.

Ante cada ejecución del proyecto se deberán adaptar las tareas involucradas en el mismo a raíz de los avances que se pudieran haber logrado previamente.

Supervisión y Mantenimiento

Una vez que el producto desarrollado se encuentre en funcionamiento, el monitoreo a realizar consistirá en:

- Monitoreo de consultas diarias
- Comparación de efectividad contra la realidad de los estudiantes al final del ciclo lectivo
- Chequear nuevas entradas de datos en los datasets originales y probar nuevamente los modelos
- Visualizar los datos para tener un tracking mas entendible de los mismos
- Informe Final

Se presentan los resultados obtenidos preliminarmente para los estudiantes del ciclo 2021 en función de la predicción realizada con base en los datos históricos disponibles:

	Cantidad	Porcentaje
Activos	29	82.8%
Pasivos	6	17.2%
Totales	35	100%

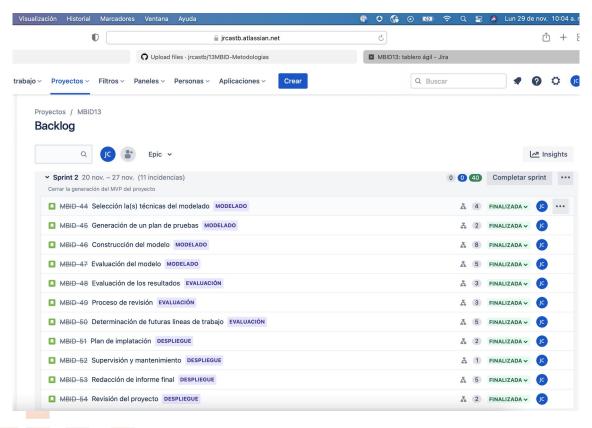




Revisión del proyecto

Incorporar cuestiones a revisar y/o mejorar referidas al proceso mediante el cual se gestionó y ejecutó el proyecto.

- Se puede aplicar un PCA o un análisis de correlaciones para llegar a determinar los atributos o variables que influyen en mayor medida, con el fin de optimizar el modelo planteado y requerir menor cantidad de recursos a la hora de entrenarlo.
- Calidad de los datos (previa al inicio del proyecto) En cuanto a la calidad de los datos, es requerido tal vez un par de atributos propuestos durante el proceso de revisión.
 Esto con el fin de analizar su posible influencia en la predicción del modelo
- Se recomienda la implementación de un repositorio TDSP estandarizado con el fin de mejorar la eficiencia en la ejecución del proyecto
- Son requeridas diariamente reuniones de aproximadamente 12 a 15min para realizar una revisión de los avances del proyecto, inconvenientes y posibles nuevas solicitudes sobre el mismo.







Epic	OCT – DIC
	Spr
> MBID-1 Comprensión del negocio	8
. =	
MBID-2 Comprensión de los datos	
MBID-3 Preparación de los datos	8
✓ ► MBID-4 Modelado	
■ MBID-44 Selección I FINALIZADA JOSER C	
■ MBID-45 Generación FINALIZADA JOSER C	
MBID-46 Construcci FINALIZADA JOSER C	
MBID-47 Evaluación FINALIZADA JOSER C	
✓ MBID-5 Evaluación	
■ MBID-48 Evaluación FINALIZADA JOSER C	
MBID-49 Proceso de FINALIZADA JOSER C	
MBID-50 Determinac FINALIZADA JOSER C	
	=
✓ ✓ MBID-6 Despliegue	
■ MBID-51 Plan de imp FINALIZADA JOSER C	
■ MBID-52 Supervisión FINALIZADA JOSER C	
MBID-53 Redacción FINALIZADA JOSER C	
■ MBID-54 Revisión de FINALIZADA JOSER C	

