La guía definitiva para

OPTAR A PUESTOS DE DATA SCIENCE





Mensaje de Isaac González

Año tras año data science sigue entre los primeros puestos de las profesiones más demandadas.

Realmente no es nada nuevo.

Hace ya 20 años yo tomé una decisión (de forma totalmente aleatoria en aquel momento) de aprender lo que entonces se llamaba data mining.

Acababa de terminar la licenciatura en Psicología, y la verdad, en cuanto a perspectivas laborales no era de las titulaciones más buscadas por las empresas.

Pero durante la carrera había conocido la estadística, y me había gustado mucho, así que de nuevo, por más instinto que pericia, decidí seguir formándome por ahí y sobre todo en ese nuevo área llamado data mining.

El resultado fue que a diferencia de la mayoría de mis compañeros de promoción (que incluso años después seguían sin un empleo cualificado) yo no estuve ni un mes buscando trabajo.

El trabajo vino literalmente a buscarme a mi.

Y poco tiempo después las empresas ya no se fijaban en cual era mi licenciatura, si no en lo que sabía hacer.

Te cuento esto porque estoy viendo una segunda gran explosión en este área ahora mismo.

Más adelante en esta guía te mostraré rankings y noticias sobre esto.

Pero más allá de los datos, es algo que "se palpa" en el mercado.

Por tanto creo que los próximos años serán excelentes para el ámbito de data science.

Igualmente creo que es una excelente oportunidad tanto para comenzar a desarrollar tu carrera como para reconvertirte profesionalmente si ya tienes más experiencia.

Y espero que esta guía pueda ayudarte a decidir si esta oportunidad puede ser para ti y orientarte en tus primeros pasos.

Si te sirve me encantará saberlo: isaac@datascience4business.com

A tu disposición,

Isaac

Fundador DS4B



TABLE OF CONTENTS

Mensaje de Isaac Gonzalez	1
¿Es Data Science una buena opción laboral?	4
Es Data science una buena opción para RECONVERTIRTE profesionalmente?	7
¿Es Data Science una buena opción para COMENZAR tu carrera?	9
Los dos tipos de Data Scientist	10
¿Qué herramientas debe dominar un Data Scientist?	13
¿Cómo conseguir un trabajo de ds si tienes experiencia pero te quieres reconvertir?	16
¿Cómo conseguir un trabajo de Data Scientist si estás empezando tu carrera?	22
Próximos pasos	30

¿Es Data Science una buena opción laboral?

Data Science está continuamente en los rankings de las profesiones más demandadas y con mayor crecimiento.

Pero eso, a nivel de concepto seguramente ya lo sabes, o por lo menos lo intuyes.

Así que más que decírtelo de mi boca, que podrás creer más o menos, prefiero ponerte directamente unas muestras de algunos de esos rankings.





Evolución de perfiles más demandados



Además justo en el momento de escribir esto se está produciendo una avalancha de grandes empresas que están eligiendo España como el hub tecnológico para montar su centros Cloud.

Google, IBM, Amazon o Microsoft así lo han hecho ya.

No nos engañemos, de momento esto es "solo" tecnología. Pero la historia demuestra que pocos años después de la tecnología viene la analítica.

IBM se suma a AWS, Google y Microsoft y abrirá en España su primera región cloud





El motivo es sencillo, primero las empresas mejoran su tecnología, después migran los datos a esa nueva tecnología, y por último tienen la necesidad de analizar esos datos y generar valor de negocio.

Estamos en la primera parte de ese ciclo pero estoy seguro (y esto sí es ya opinión) que en 2-3 años habrá otra nueva explosión para la analítica (data science) en España derivada de esto.

¿Es Data Science una buena opción para RECONVERTIRTE profesionalmente?

El mercado nunca ha cambiado tan rápidamente como ahora.

La globalización, la crisis de 2008, la digitalización, el COVID, China como nueva superpotencia dominante, la UE rompiéndose y US renunciando a liderar el mundo ...

No sé si la causa es solo alguna de ellas o todas juntas, pero lo que está claro es que si estás entre los 35 y los 50 (como yo) puedes tirar ahora mismo a la basura todos los marcos mentales sobre el trabajo que tus padres te inculcaron, o que veías en generaciones anteriores.

El "haz una carrera, colócate en una empresa cerca de casa de 9 a 5 y espera a tu jubilación" se ha ido.

Y te digo más, no volverá (al menos nosotros no lo conoceremos).

La edad de jubilación se alarga cada año que pasa (literalmente).

El ministro de Seguridad Social habla de "trabajar más y cobrar menos".

En este contexto, si tienes por ejemplo 40 no esperes jubilarte antes de los 70.



Poniendo que tienes una carrera universitaria superior eso significa que llevas trabajando 17 años.

Y que te quedan todavía 30 para jubilarte!!

Es decir, estás en el primer tercio de tu vida profesional.

¿En serio crees que no vas a necesitar reconvertirte?

Y voy más allá, si estás en los 40 como yo, no solo tendremos que reconvertirnos una vez, si no posiblemente 2 veces más durante nuestra vida laboral.

Más adelante en esta misma guía te voy a dar el framework que yo recomiendo para hacer esa reconversión.

Pero de momento vamos a responder al título de la sección: ¿es Data Science una buena alternativa a la que reconvertirse profesionalmente?

Por todo lo mostrado la respuesta es sí.

Posiblemente no sea para todo el mundo.

Pero si en algún momento de tu experiencia has trabajado de una u otra forma con datos ...

... o si simplemente es una cosa que siempre te ha gustado pero la inercia te llevó por otros lados ...

... y tu profesión actual ves que se está quedando sin futuro, creo que es una excelente alternativa a valorar.

¿Es Data Science una buena opción para COMENZAR tu carrera?

¿Y qué pasa si estás comenzando tu carrera profesional?

Si quizá acabas de terminar tu formación superior y estás decidiendo qué quieres hacer el resto de tu vida.

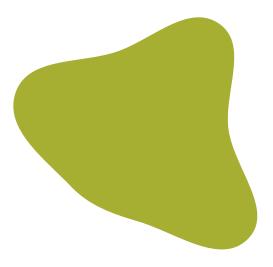
O si las has terminado hace 3 o 4 años pero todavía no has podido conseguir un trabajo cualificado y estable.

¿Sería adecuado en este caso?

De nuevo la respuesta es que sí.

Lo único a considerar es que el roadmap a seguir es diferente que en el caso anterior.

Por eso más adelante en esta guía vamos a diferenciar los frameworks y roapmap recomendados para cada una de estas situaciones.



Los dos tipos de Data Scientist

Si en algún momento has mirado ofertas de puestos para data science posiblemente te hayas fijado en que parece que hay mucha variedad.

Mientras que unas tienen un marcado sesgo técnico y se centran en tecnologías como Hadoop, Spark, bbdd NoSql, Cloud, e incluso cosas como Java, C++, html o css.

Hay otras que se centran más en metodologías de análisis y aplicaciones funcionales como segmentación de clientes, prevención de abandono, identificación de fraude, etc.

Los motivos son varios.

Por un lado es cierto que muchas empresas no tienen claro lo que buscan, y no saben diferenciar entre los distintos roles (hablaremos más adelante sobre esto).

Pero por otro también es cierto que al final están persiguiendo 2 grandes objetivos distintos cuando buscan data scientist, pero a todo le llaman data scientist.

Hace aprox un año escuché un podcast americano (no recuerdo el nombre la verdad) en la que le pusieron un nombre a este efecto.

Y creo que realmente es muy descriptivo y ayuda, así que vamos a usarlo aquí también.

Se podría decir que hay 2 tipos de data scientist:

El tipo A, que viene de "Analyst", que está más escorado hacia el negocio.

Se centra en crear valor y resultados de negocio analizando datos. Suele trabajar en áreas de negocio o en Centros de Excelencia.

Y las herramientas que domina están más orientadas al análisis que a la puesta en producción.

Y el tipo B, que viene de "Builder", que está más escorado hacia la tecnología y se centra en crear sistemas o aplicaciones que utilicen data science o machine learning.

Su objetivo no es tanto llegar a los resultados de negocio, si no construir esos sistemas con los que otros puedan llegar a los resultados de negocio. Suele estar situado en IT.

Y las herramientas que domina son más tecnológicas.

Data Scientist Tipo A

- Analyst
- Escorado hacia negocio
- Crear valor y trasladar a resultados
- Situado en áreas de negocio o COEs
- Pyrhon, SQL, R, Tableau, ...

Data Scientist Tipo B

- Builder
- Escorado hacia la tecnología
- Crear sistemas y data products
- Situado en IT
- Cloud, Big Data, Python, NoSQL, ...

Es fundamental que domines este concepto porque te va a permitir:

- 1. Saber a cual de los 2 se acerca más tu perfil
- 2. Identificar en una oferta laboral cual de los 2 están realmente buscando
- 3. No frustrarte si ves un montón de requisitos para los que no cualificas porque realmente un data scientist "del otro tipo" es como un role diferente, aunque como te decía antes las empresas lo mezclen y no sean capaces de expresar claramente lo que buscan

El data scientist de tipo B se corresponde de forma más ajustada con el rol que se llama "data engineer". Incluso últimamente está surgiendo un término para ponerle nombre a la posición que estaría en medio de data engineer y data scientist de tipo B, que se llama "machine learning engineer"

Pero todo esto es muy dinámico y los nombres cambian. Por eso lo importante es que conozcas estos conceptos base para poder "leer entre líneas" lo que se está buscando en cada caso.



¿Qué herramientas debe dominar un Data Scientist?

Si haces caso de lo que oyes en el mercado un data scientist debería dominar:

- Herramientas analíticas: Python, R, SQL...
- Metodologías: estadística, data science, machine learning, computer vision, NLP, análisis de series temporales, ...
- Herramientas Big Data: Hadoop, Spark, Hive, Pig, Scoop, Flume, Storm, ...
- Plataformas Cloud: AWS, Azure, GCP, ...
- Herramientas de Visualización: PowerBI, Tableau, Clik, ...
- Bases de datos relacionales: Oracle, SQL Server, MySql, ...
- Bases de datos NoSql: Cassandra, MongoDB, Neo4j
- Desarrollo de software: Java, C++
- Desarrollo web: Html, CSS
- Metodologías de negocio: marketing, CRM, Supply Chain Maganement, Riesgos,
 Fraude, mantenimiento preventivo, ...
- Capacidad de convertir resultados en negocio
- Capacidad de comunicación a stakeholders
- Etc

¿En serio crees que alguna persona domina todo eso?

¿En serio crees que Gustavo o Marta, que fueron contigo a la facultad y ahora ves en LinkedIn que son data scientist dominan todo eso?

Este es quizá el principal mito de la profesión, alimentado por todo esa confusión y ruido del mercado.

Es necesario pasar del mito a la realidad.

Y lo vamos a hacer con lo que mejor se nos da: analizar datos.

Por eso en DS4B hemos decidido invertir unos cuantos días en analizar realmente qué es lo que el mercado está pidiendo a un data scientist en términos de herramientas, competencias y habilidades.

Y hemos analizado las más de 2.000 ofertas existentes en LinkedIn para la búsqueda "data scientist en España"

Los resultados son extremadamente reveladores.

Entre otras cosas los datos identifican claramente y sin lugar a dudas que de todas las tecnologías y competencias de las que hablábamos al principio de esta sección se puede optar a más del 70% de las ofertas de data science con sólo 6 de ellas.

- Python (o R)
- Data Science
- Machine Learning
- Estadística
- Sql
- Tableau

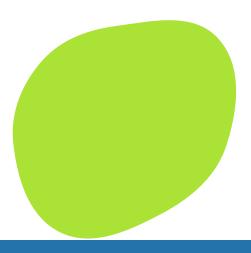
Llegados a este punto, y tras leer esta guía, espero que ya tengas más claridad sobre:

- Si data science puede ser una opción deseable para reconvertir tu carrera o simplemente iniciarla
- Por qué estamos en el mejor momento para hacer esa transición
- Por qué ves tanto ruido en el mercado y tanta información diferente e incluso contradictoria
- Los 2 tipos fundamentales de data scientist que existen
- A cual te acercas más o a cual te quieres dirigir
- Cómo leer entre líneas para interpretar lo que están buscando las empresas en cada caso
- Por qué no debes creer todo ese bullshit del "data scientist moderno" que tiene que saber todo de todo
- Las 6 competencias concretas que te permiten optar al 70% de las ofertas de data science

Pero posiblemente estés pensando "vale, ya tengo las cosas mucho más claras, pero cómo puedo usar toda esta información para transformarla en pasos operativos para los próximos meses"

Así que voy a darte el framework que suelo utilizar cuando alguien me dice que quiere seguir este camino.

Realmente son 2 frameworks, uno para profesionales con experiencia que se quieran reconvertir y otro para quienes están empezando su carrera.



¿Cómo conseguir un trabajo de Data Scientist si tienes experiencia pero te quieres reconvertir?

Si estás en este caso posiblemente tengas ya 10, 15 o 20 años de experiencia.

El mayor error que comete la gente de este perfil es tirar toda esa experiencia por la borda e intentar "empezar de cero".

Hacen un master en big data e incluso están dispuestos a aceptar trabajo de becario para ir "aprendiendo" la nueva profesión.



Pero, ¿sabes cual es la realidad?

Pues que en la mayoría de los casos una persona con 40 años y 17 de experiencia estará penalizado frente a un recién licenciado de 23 incluso para esos puestos de becario.

Podríamos discutir si los motivos son justos o no, éticos o no. Pero en la mayoría de los casos es así.

Piénsalo como una balanza de pros y contras.

En tus contras está que las empresas saben que los recién licenciados están dispuestos a echar más horas, a viajar más, no tienen que ir a recoger al niño a las 17:00 etc.

En tus pros estaría tu experiencia, pero ¿para qué sirve esa experiencia en un puesto de becario (o muy junior)?

Es más, tu nuevo jefe posiblemente tendrá 27 o 28 años. ¿Crees que no le resultará raro e incómodo "gestionarte"? ¿Ni que muy probablemente no decantará su decisión final por ese otro nuevo colega con el que podrá tomar unas copas después del trabajo?

Por eso esta es una mala estrategia.

En su lugar el primer paso del framework es

Paso 1: Revisa tu experiencia y extrae todo aquello que puedas combinar con la habilidad analítica para ofrecer un "producto" de valor

Sí, tienes que convertirte en un producto, y es más en un producto concreto.

Que resulte atractivo de "comprar" para una empresa por que le va a generar un beneficio concreto.

Compramos un bolígrafo porque nos permite escribir.

Compramos una cuchara porque nos permite comer.

No compramos un bolígrafo o una cuchara simplemente por tenerlos.

Y tu producto concreto será el resultado de integrar tu experiencia con tus nuevas habilidades analíticas.

Te pongo unos ejemplos para que puedas aterrizar este concepto.

Si has trabajado 15 años como consultor inmobiliario no te hagas ahora simplemente "data scientist".

Más bien podrías ser un analista de datos inmobiliarios que sepa:

- Cuales son las fuentes de datos del sector
- Acceder a ellas y descargarlas
- Aplicar algoritmos para identificar automáticamente oportunidades en datos masivos
- Crear un informe y una visualización con la rentabilidad y principales kpis de cada oportunidad
- Ofrecer una lectura experta de esos datos y una recomendación de inversión basada en tus años de experiencia

¿No tiene mucho más sentido esta alternativa?

¿Crees que si ofreces este "producto" tendrías que empezar de becario?

Si tienes experiencia previa tienes que encontrar la forma de combinarla con tus nuevas capacidades analíticas. Eso te convertirá en un profesional doblemente valioso en lugar de un nuevo "junior"

O te voy a poner otro ejemplo.

Llevas 20 años en banca, imaginemos que has llegado a director de oficina.

Pero tu banco ha hecho un ERE, y con el proceso de concentración del sector sabes que las probabilidades de volver a trabajar en banca son casi cero.

Por otro lado te has llevado una buena indemnización, por lo que podrías financieramente permitirte estar 3 años sin trabajar, hacer tu master de "big data" y empezar como data scientist junior.

Pero, acaso no sería mejor alternativa el buscar en tu pasado y encontrar que como director de oficina sabes:

- Negociar
- Vender
- Manejar con soltura datos y ratios financieros y de rentabilidad
- Gestionar personas

Y quizá integrar esto con conocimientos de data science te permitiría no dedicarte a la parte técnica de ser tú quien haga los modelos, si no por ejemplo optar a posiciones de jefe de proyecto o gerente en consultoras de big data.

Paso 2: Focaliza en la parte de negocio

Como ves la clave está en que no se trata de competir en habilidades técnicas con los técnicos.

Nunca podrás ganar esa guerra.

Puedes dedicarle 3 años enteros a intentar dominar todas las tecnologías señaladas al principio de esta guía y aún así no podrás competir en la parte técnica con un recién licenciado en informática.

Por tanto tu objetivo no es tener mayor capacitación técnica que un técnico, tu objetivo es tener mayor capacitación técnica que los otros perfiles que son como tu.

Vuelve a leer la frase anterior porque es realmente importante.

Tu objetivo es que si sale una oferta de gestor de proyectos de big data tu tengas más conocimientos de negocio que los candidatos puramente técnicos, y también tengas más conocimientos técnicos que los candidatos puramente de negocio.

Esa es tu guerra y esa es la que vas a poder ganar.

Déjame que te diga una frase de esas que cuando las escuchas se te quedan grabadas para siempre.

No es de un filósofo griego.

No es de un premio nobel.

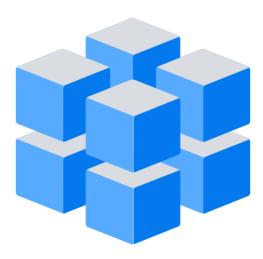
Es de ... Boris Izaguirre en crónicas marcianas.

Y más allá de la incorrección política (eran otros tiempos) creo que si se quiere entender es una frase con gran significado.

Por algún motivo que no recuerdo a Boris le pidieron que definiera qué es un arquitecto. Y Boris, llevándoselo como siempre a su terreno dijo:

"Un arquitecto es aquel que no es lo suficientemente heterosexual para ser ingeniero ni suficientemente homosexual para ser diseñador"

Pues tu rol aquí tiene que ser destacar como el "arquitecto" de data science.



Paso 3: Construye una historia coherente

Una vez que has aprendido el suficiente data science, lo has hecho desde un punto de vista de negocio y has creado tu "producto" integrándolo con tu experiencia previa el siguiente paso es ser capaz de comunicarlo de forma coherente.

Y para eso tienes que crear una historia.

Los humanos llevamos miles de años aprendiendo mediante historias.

Nuestro cerebro está programado para ello.

Y ¿sabes lo mejor? Cualquier cosa es mucho más creíble si se cuenta como una historia que esté conectada, que tenga un flujo con un bueno, un malo, un reto, una dificultad, un conflicto, una cartarsis y un cambio.

Cualquier cosa.

Un lobo que te coge en el bosque, se come a tu abuela hasta que viene un cazador y se la hace expulsar de la tripa.

Un adolescente que sale por la noche, le sienta mal el hielo de la Coca Cola y está indispuesto al día siguiente.

Un dinero que te extraen de tu renta mensualmente bajo amenaza coercitiva de embargo pero que va de forma íntegra a sanidad y educación.

Todo es creíble con una buena historia.

En tu caso si vas a una entrevista y dices "pues trabajaba en banca pero como me echaron por el ERE y me dieron una buena indemnización pensé que para no estar en casa con mi marido mejor hacía un master en esto del Big Data que lo veo mucho en prensa" pocas posibilidades tendrás.

En conclusión que necesitas contar tu proceso de forma coherente, natural y que tenga sentido. No es fácil, pero es necesario.

¿Cómo conseguir un trabajo de Data Scientist si estás empezando tu carrera?

Aquí el escenario es totalmente distinto.

Tu problema es básicamente que no tienes nada de experiencia. No tienes nada que ofrecer más allá de tu conocimiento técnico.

E incluso con él, la pregunta es "¿y cómo me diferencio frente a otros candidatos que también tienen un gran conocimiento técnico como yo?"

Por tanto en este caso los pasos que tienes que dar son 3:

- 1. Elegir un rol y capacitarte técnicamente para él
- 2. Darte una capa de negocio que no tengan otros candidatos
- 3. Demostrar con pruebas lo que sabes hacer

Vamos a ver este framework paso a paso.



Paso 1: Elegir un rol y capacitarte técnicamente para él

Dado que el componente técnico sí va a tener mucho peso en tu caso tu gran reto va a ser cómo conseguirlo en el menor tiempo posible.

Y para eso vas a tener que hacer dos cosas:

- 1. Seleccionar el rol que más se ajuste a tu perfil y apostar por él
- 2. Conocer lo que está pidiendo el mercado para separar el trigo de la paja y centrarte justo en aquello que te dará más oportunidades laborales

Sobre el punto 1 ya hemos hablado, es básicamente decidir entre data scientist de tipo A o de tipo B.

Y sobre el punto 2 también, puedes ir más arriba a la parte del análisis de las 2.000 ofertas de trabajo en LinkedIn.



Paso 2: Darte una capa de negocio que no tengan otros candidatos

Asumimos que tienes un conocimiento técnico potente.

Pero también que será difícil que seas quien tiene el mayor conocimiento técnico de todos los candidatos.

Por tanto por ahí es difícil destacar.

Pero hay otra ruta más inteligente.

Una que la mayoría de los data scientist dejan desatendida: la dimensión de negocio.

Y aquí no se trata tanto del conocimiento de sectores, mercado, etc, que lógicamente todavía no tienes.

En un junior lo que se busca en este punto es el enfoque y la forma de pensar.

Y créeme que es más difícil de encontrar de lo que parece.

Y las empresas cuando lo encuentran no lo quieren soltar.



La mayoría de los junior tienen un pensamiento técnico.

Piensan que su trabajo es únicamente hacer lo que saben hacer.

Y no se dan cuenta de que realmente esas tareas en la empresa se hacen siempre con un objetivo.

Que suele ser ganar dinero en alguna de sus formas.

Puede ser generando nuevos ingresos.

Puede ser reduciendo los datos.

O lo que sea, pero al final las cosas se hacen con un objetivo.

Si tu eres capaz de demostrar que tienes los conocimientos técnicos pero además que entiendes que tienen que estar al servicio de un resultado serás increíblemente magnético para una empresa.

Cuando yo empecé a trabajar en esto lo que me gustaba era hacer modelos.

No quería mayores salarios, no quería promociones.

Básicamente lo único que me importaba era que alguien me pagara un sueldo que me permitiera vivir mientras dedicaba todo el día a hacer lo que me gustaba (los modelos).

Una vez mi gerente me dijo "en la empresa no hay que tener el mejor modelo, si no el mejor modelo posible teniendo en cuenta los recursos que tenemos para hacerlo".

Cuando por fin entendí aquello (y lo extrapolé a todo lo que hacía) fue cuando mi carrera se empezó a disparar.

Y al final seguía haciendo lo que me gustaba, pero acompañado de mejores salarios y promociones, que al final a nadie le amarga un dulce.

Por tanto como paso 2 del framework tienes que incorporar la dimensión de negocio desde el principio.

Aprende a identificar objetivos, aprende a aterrizarlos en métricas medibles, aprende a conseguirlos mediante técnicas de data science y aprende a comunicarlos en términos de negocio.

De nuevo, si haces eso, te diferenciarás ampliamente del resto de juniors y tendrás un gran atractivo para las empresas.

Ahora bien, no sólo hacer falta saber hacer todo lo anterior, si no también poder demostrarlo, y eso lo hacemos en el paso 3 del framework.



Paso 3: Demostrar con pruebas lo que sabes hacer

Cada vez más lo procesos de selección se hacen por competencias.

Es decir, no importa tanto lo que digas, ni siquiera importa tanto los títulos que tengas, lo que importa es lo que sabes hacer.

Pero tienes que demostrar que sabes hacerlo.

Para ello es posible que te planteen tres tipos de pruebas:

- 1. Pruebas técnicas in situ
- 2. Prueba para hacer en casa
- 3. Evaluación de competencias durante la entrevista

La primera consiste en tener que resolver pequeños problemas, normalmente muy centrados en la parte de programación, o también en resolver en tiempo real sencillos casos analíticos, como hacer un modelo de XGBoost con Sklearn por ejemplo.

Éstas son las más sencillas si tienes el conocimiento técnico, porque al final si sabes hacerlo simplemente te pones en el ordenador y lo resuelves.



En la segunda, prueba para hacer en casa, no importa tanto la parte técnica, ya que tienes varios días para hacerla, puedes mirar en internet, preguntar a tu amigo, etc.

Por tanto lo que importa es más la integración del conocimiento técnico con la dimensión de negocio que te explicaba antes.

Lo que quieren ver es "cómo piensas" y cómo planteas la resolución de un problema.

Usando una metodología, poniendo foco en los objetivos y aplicando los conocimientos técnicos para generar un entregable o un resultado.



Y la tercera consiste en hacer esa resolución de competencias en la propia entrevista.

Es posible que también te planteen un caso y sirva con que expliques con lápiz y papel cómo lo resolverías.

Pero aquí también tienes otro gran recurso que te permitirá diferenciarte de forma mucho más profesional y atractiva: el portfolio.

Tener un portfolio es algo habitual en otras profesiones como arquitecto o diseñador web.

Y cada vez empieza a ser más usado por data scientist, especialmente los junior.

La lógica es muy clara: si no tengo experiencia previa real que enseñarte al menos te enseño proyectos que he hecho por mi cuenta.

Ello demuestra que sabes hacerlos, porque es algo que puedes enseñar.

Pero también demuestra que estás comprometido, y que, aunque ahora mismo no tengas trabajo todavía, no te pasas el día jugando a la play o de compras, si no que inviertes el tiempo en seguir aprendiendo y mejorando.

Son mensajes muy positivos para una empresa.

Vale, pero ¿cómo creo un porfolio?

Pues sí, lo has adivinado, también tengo un framework para ello 😊

- 1. Decide si eres tipo A o tipo B
- 2. Elige un par de sectores en los que te gustaría trabajar
- 3. Vete a kaggle.com, crea una cuenta gratuita, vete a la sección de datasets y busca unos datos del sector elegido en el punto 2 y que te permitan demostrar las habilidades del tipo elegido en el punto 1
- 4. Resuelve el caso aplicando una óptima integrada entre negocio y técnica
- 5. Publica tu caso, puede ser en wordpress, en github, o en lo que te resulte más sencillo
- 6. Imprímelo y encuadérnalo para llevarlo también físicamente a las entrevistas por si no hay internet o no funciona

¿Quieres EXPERIMENTAR en la práctica todo lo que hemos hablado?

Si quieres probar de forma virtual y sin ningún riesgo cómo sería tu primera semana de trabajo como data scientist esto te va a interesar.

En DS4B hemos creado una experiencia 100% online y gratuita diferente a todo lo que has hecho hasta ahora.

Porque te permitirá experimentar y sentir el trabajo de un data scientist recién contratado durante una semana.

Es la mejor forma para comprobar si realmente data science te gusta, se te da bien y en definitiva si es para ti o no.

Puedes apuntarte en: www.tuprimerasemana.com



Próximos pasos

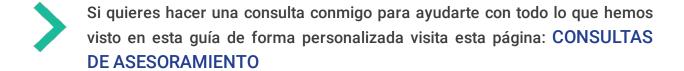
Bueno, pues hemos llegado al final de esta guía.

Sé que han sido muchos conceptos en poco tiempo.

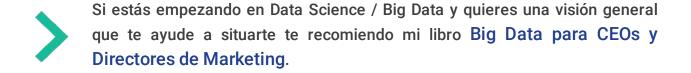
Pero realmente son conceptos muy valiosos. Léelo una segunda vez si es necesario e intenta comprenderlos de forma profunda.

Y sobre todo ponlos en práctica.

Por último recuerda que en DS4B estamos para acompañarte en este camino.







Y para cualquier otra cosa puedes localizarme en isaac@datascience4business.com

Un placer y hasta la próxima!

Isaac