

1. Navn på løsningen	2. Formålet med løsningen	3. Hvilken type AI anvendes i løsningen	4. Kategorier af personoplysninger, der bruges i AI løsningen	5. Dato for igangsættelse af løsningen	6. Udgifter til udvikling af løsningen	7. Hvordan bruges løsningen	8. Dokumentation om, hvad Skatteforvaltningen har opnået ved at bruge løsningen
MARS (Monitorering og Analyse af RisikoSegmenter) Monitorering	Afdækning af svigsmønstre og vurdering af risiko for fejl/snyd ifm. udbetalinger [REDACTED]	Maskinlæring	Økonomiske forhold, personnummer og andre personoplysninger end ovenstående kategorier	Maj 2022	Løsningen er udarbejdet som led i øvrig drift	Atypiske afvigelse i ind- og udbetalinger præsenteres i aggregeret form for en sagsbehandler, som søger årsagen til atypiske afvigelse afklaret	Løsningen præsenterer typisk mellem 25 og 35 atypiske afvigelse om måneden i betalingsstrømmene til Skatteforvaltningen. Afklaringen vil typisk ikke medføre kontakt til borgere og virksomheder, men det kan forekomme, og denne kontakt kan medføre ændringer i skatte- og afgiftsbetalingen. Udsøgninger, der har ført til ændringer i skatteoplysninger, registreres ikke særskilt for denne løsning, hvorfor det ikke er muligt at foretage et dataudtræk på skatteindtægter af løsningen
MARS-procesmodel/Forretningsindsigt (Ikke i brug)	Vurdering af risiko for fejl/snyd Maskinlæring til risikoscore af aktiviteter i SKTSTS forretningsprocesser til brug for vejledning (indsats) og/eller kontrol	Maskinlæring	Økonomiske forhold, personnummer og andre personoplysninger end ovenstående kategorier	Løsningen er ikke taget i brug, da den fortsat er under udvikling	Udviklingen af løsningen har krævet en opgradering af medarbejdere, hvorfor der er blevet ansat yderligere 4 årsværk til at udvikle og i sidste ende drifte løsningen. Dog forventes den systemmæssige udvikling relateret til arbejdet at være af en karakter, hvor det vil kunne håndteres gennem allerede etablerede processer og interne kapaciteter, hvorfor Skatkestyrelsen ikke skal indkøbe nye tjenesteydelser	Løsningen er ikke sat i drift, hvorfor løsningen ikke anvendes i sagsbehandlingsøjemed. Løsningen vil efter idriftsættelse konkret kunne bistå til fagområdernes arbejde [REDACTED]	Løsningen er ikke taget i brug endnu, hvorfor Skatkestyrelsen endnu ikke har opnået gevinster heraf
eindkomst scoringsmodel	Vurdering af risiko for fejl/snyd i virksomheders angivelse i einkomst [REDACTED]	Maskinlæring	Økonomiske forhold, personnummer og andre personoplysninger end ovenstående kategorier	Maj 2019	Løsningen er udarbejdet som led i øvrig drift	Scoringsmodellen bruges dagligt til at risikoscore positive og negative angivelse i E-indkomst. Listen med scorede virksomheder sendes til et fagkontor i Skatkestyrelsen, der visiterer listerne og vurderer, om der skal foretages videre sagsbehandling og i givet fald, hvilken enhed der skal foretage sagsbehandlingen	[REDACTED] Ved at udsøge de mest risikofyldte angivelse sparer sagsbehandlerne tid på at finde frem til, hvilke angivelse der skal kontrolleres. Modellen giver en systematisk tilgang til udsøgning af de risikofyldte angivelse, der sikrer, at alle lønangivelse vurderes, og at dette gøres ud fra de samme kriterier. Udsøgninger, der har ført til ændringer i skatteoplysninger, registreres ikke særskilt for denne løsning, hvorfor det ikke er muligt at foretage et dataudtræk på skatteindtægter af løsningen
NegativMoms-model (Visitering)	Vurdering af risiko for fejl i negative momsangivelse Frasorterer ikke-risikofyldte negative momsangivelse, så de ryger direkte til genvisiteringsfasen	Maskinlæring	Kontaktoplysninger, lokationsdata, økonomiske forhold, (personnummer) og andre personoplysninger end ovenstående kategorier	2023	Løsningen er udarbejdet som led i øvrig drift	Risikoscore ift. angivelsekontrol	NegativMomsVisiterings modellen har frasorteret/haft følgende hits: 2023 (fra 1/4 til 31/12) ca. 25.000 angivelse 2024 (fra 1/1 til 31/3) ca. 12.000 angivelse
NegativMoms-model (Regulering)	Vurdering af risiko for fejl i negative momsangivelse Indikerer hvor stor risiko, der er for regulering i en given negativ momsangivelse via lav, mellem, høj SKAL score	Maskinlæring	Kontaktoplysninger, lokationsdata, økonomiske forhold, (personnummer) og andre personoplysninger end ovenstående kategorier	2015-2016	Løsningen er udarbejdet som led i øvrig drift	Risikoscore ift. angivelsekontrol	Ikke muligt at finde data, "hits", som modellen genererer. Der er tale om scoringsmodel, som rangerer/risikoklassificerer data. Scoringen står ikke alene, men vil indgå i en samlet vurdering af, hvilke sager, der er kontrolrelevante
PositivMoms-model	Vurdering af risiko for fejl i positive momsangivelse Scoringsmodellen er baseret på et Machine Learning-setup, der en gang i kvartalet køres manuelt og danner en liste, hvor de mest risikoprofilerede sager kan tages ud til efterkontrol. Efter flytningen til UFST vil ML-modellen være konverteret til UFSTS pakkeskabelon og være optimeret med en udstillingsløsning. De to modeller for Erhverv og Selskab udvikles og køres samtidigt.	Maskinlæring	Kontaktoplysninger, økonomiske forhold og ansættelses- /arbejdsforhold	Juni 2020	Løsningen er udarbejdet som led i øvrig drift	Risikoscore ift. efterkontrol	Ikke muligt at finde data, "hits", som modellen genererer. Der er tale om scoringsmodel, som rangerer/risikoklassificerer data. Scoringen står ikke alene, men vil indgå i en samlet vurdering af, hvilke sager der er kontrolrelevante
Scoringsmodel til risikovurdering af nyregistrerede virksomheder	Vurdering af risiko for fejl blandt nyregistrerede virksomheder Beslutningsstøtte til sagsbehandlere i forhold til at udvælge de mest risikofyldte nyregistrerede til kontrol i en ML-model	Maskinlæring	Kontaktoplysninger og økonomiske forhold	Under udarbejdelse	Løsningen er udarbejdet som led i øvrig drift	Risikoscore ift. efterkontrol	Modellen er under udarbejdelse
Den prædiktive model	Vurdering af risiko for fejl blandt virksomheder med henblik på efterfølgende 1:1 vejledning Den prædiktive model skal anvendes i forbindelse med kampagner i FF-projekter, hvor man vil lave en indsats på virksomheder, der har 1, 2 eller 3 FF'er i træk. Her bruges prædiktionen på antal dage til angivelse, hvis man ikke gør noget til at prioritere, hvilke virksomheder man skal sætte ind over for, så kræfterne bruges på de relevante. Modellen kan prædiktere på moms, A-skat, am-bidrag og lønsum. [REDACTED]	Maskinlæring	Kontaktoplysninger	Modellen er ikke færdigudviklet		Modellen er ikke færdigudviklet	Modellen er ikke færdigudviklet

Sagsbehandlermodellen	<p>Vurdering af forvaltningsmæssig ansvarsplacering samt vurdering af risiko for fejl/snyd i virksomhedsanmodninger</p> <p>Modellen består af Machine Learning og forretningsregler, der har til formål at understøtte sagsbehandlerne i Materiel visitering, RE 2 og RE 3</p> <p>[REDACTED]</p> <p>[REDACTED]</p> <p>[REDACTED]</p> <p>[REDACTED]</p> <p>[REDACTED]</p> <p>[REDACTED]</p> <p>[REDACTED]</p> <p>[REDACTED]</p> <p>[REDACTED]</p> <p>[REDACTED]</p>	Faste regler suppleret af maskinlæring	Kontaktoplysninger, økonomiske forhold, ansættelses-/arbejdsforhold, personnummer og strafbare forhold	maj, 2019(påbegyndes)- april, 2020 (produktionslægges)	Løsningen er udarbejdet som led i øvrig drift	Visitering af sager Risikoscoring ift. angivelseskontrol	Sagsbehandlermodellen er en del af en samlet løsning betegnet Erhvervsmodellen, som understøtter registreringsfasen. (med undtagelse af DaMerTaxperformance). Erhvervsmodellen med dens underliggende 5 ML-modeller har følgende hits (med hits menes der nægtelse eller sanktion, som modellen har segmenteret som egnet til yderligere kontrol): 2022: ca. 24.500 sager 2023: ca. 21.500 sager Derudover har SKTST generelt opnået forbedret visitering, idet modellerne kan se mønstre og sammenhænge, hvilket har resulteret i øget antal kontroller og sanktioner på svigsvirksomheder, konkursrytter, dårlige betalere og stråmænd
Restancemodellen	<p>Vurdering af om virksomhedsanmodninger opfylder kriterier for sanktionering</p> <p>Restancemodellen består af forretningsregler og Machine Learning, der har til formål at understøtte sagsbehandlerne i TRIP TRAP restance visitering, RE 2 og RE 3</p> <p>Modellen skal på baggrund af data udpege de virksomhedsanmodninger, der skal behandles af TRIP TRAP</p> <p>Forretningsregler er implementeret for at udpege de virksomheder, der opfylder de objektive krav jf. opkrævningsloven §11</p> <p>Endvidere bidrager Machine Learning til at udpege de virksomheder, der opfylder de subjektive krav for sanktion</p> <p>Ovenstående bidrager til at visiteringen af virksomhedsanmodninger forkortes</p>	Faste regler suppleret af maskinlæring	Kontaktoplysninger, økonomiske forhold, ansættelses-/arbejdsforhold, personnummer og strafbare forhold	maj, 2021 (produktionslægges)	Løsningen er udarbejdet som led i øvrig drift	Visitering af sager Identifikation ift. sanktionering	Restancemodellen er en del af en samlet løsning betegnet Erhvervsmodellen, som understøtter registreringsfasen. (med undtagelse af DaMerTaxperformance). Erhvervsmodellen med dens underliggende 5 ML-modeller har følgende hits (med hits menes der nægtelse eller sanktion, som modellen har segmenteret som egnet til yderligere kontrol): 2022: ca. 24.500 sager 2023: ca. 21.500 sager Derudover har SKTST generelt opnået forbedret visitering, idet modellerne kan se mønstre og sammenhænge, hvilket har resulteret i øget antal kontroller og sanktioner på svigsvirksomheder, konkursrytter, dårlige betalere og stråmænd
Erhvervsregistrering-model 1	<p>Vurdering af risiko for svig blandt virksomheder</p> <p>Modellen består af forretningsregler og Machine Learning, der har til formål at understøtte sagsbehandlerne i RE 4 - Fremrykket Svigsbekæmpelse (FSB)</p> <p>Modellen skal på baggrund af data udpege potentielle svigsvirksomheder</p> <p>[REDACTED]</p> <p>[REDACTED]</p>	Faste regler suppleret af maskinlæring	Kontaktoplysninger, økonomiske forhold, ansættelses-/arbejdsforhold, personnummer og strafbare forhold	juni, 2021 (påbegyndes) marts, 2022 (produktionslægges)	Løsningen er udarbejdet som led i øvrig drift	Visitering af sager Risikoscoring ift. efterkontrol	FSBmodellen er en del af en samlet løsning betegnet Erhvervsmodellen, som understøtter registreringsfasen. (med undtagelse af DaMerTaxperformance). Erhvervsmodellen med dens underliggende 5 ML-modeller har følgende hits (med hits menes der nægtelse eller sanktion, som modellen har segmenteret som egnet til yderligere kontrol): 2022: ca. 24.500 sager 2023: ca. 21.500 sager Derudover har SKTST generelt opnået forbedret visitering, idet modellerne kan se mønstre og sammenhænge, hvilket har resulteret i øget antal kontroller og sanktioner på svigsvirksomheder, konkursrytter, dårlige betalere og stråmænd
Erhvervsregistrering-model 2	<p>Vurdering af risiko for svig blandt virksomheder</p> <p>Modellen består af forretningsregler og Machine Learning, der har til formål at understøtte sagsbehandlerne i RE 4 - Fremrykket Svigsbekæmpelse (FSB)</p> <p>Modellen skal på baggrund af data, udpege risikofyldte sager, der ligner tidligere nægtede svigssager</p> <p>[REDACTED]</p> <p>[REDACTED]</p>	Faste regler suppleret af maskinlæring	Kontaktoplysninger, økonomiske forhold, ansættelses-/arbejdsforhold, personnummer og strafbare forhold	juni, 2020(påbegyndes) - december, 2020 (produktionslægges)	Løsningen er udarbejdet som led i øvrig drift	Visitering af sager Risikoscoring ift. efterkontrol	Svigsmodellen er en del af en samlet løsning betegnet Erhvervsmodellen, som understøtter registreringsfasen. (med undtagelse af DaMerTaxperformance). Erhvervsmodellen med dens underliggende 5 ML-modeller har følgende hits (med hits menes der nægtelse eller sanktion, som modellen har segmenteret som egnet til yderligere kontrol): 2022: ca. 24.500 sager 2023: ca. 21.500 sager Derudover har SKTST generelt opnået forbedret visitering, idet modellerne kan se mønstre og sammenhænge, hvilket har resulteret i øget antal kontroller og sanktioner på svigsvirksomheder, konkursrytter, dårlige betalere og stråmænd
Erhvervsregistrering-model 3	<p>Afdækning af svigsmønstre</p> <p>Modellen består af en række forskellige features, der har til formål at udpege nye potentielle svigsmønstre og indgår som en feature i DaMerSvig og DaMerFSB modellerne</p>	Faste regler suppleret af maskinlæring	Kontaktoplysninger, økonomiske forhold, ansættelses-/arbejdsforhold, personnummer og strafbare forhold	marts, 2022 (påbegyndes) - 2023 (produktionslægges)	Løsningen er udarbejdet som led i øvrig drift	Visitering af sager Mønstreanalyse/risikoscoring ift. efterkontrol	Outliermodellen indgår som en feature og er en del af en samlet løsning betegnet Erhvervsmodellen, som understøtter Erhvervsregistreringsfasen. (med undtagelse af DaMerTaxperformance). Erhvervsmodellen med dens underliggende 5 ML-modeller har følgende hits (med hits menes der nægtelse eller sanktion, som modellen har segmenteret som egnet til yderligere kontrol): 2022: ca. 24.500 sager 2023: ca. 21.500 sager Derudover har SKTST generelt opnået forbedret visitering, idet modellerne kan se mønstre og sammenhænge, hvilket har resulteret i øget antal kontroller og sanktioner på svigsvirksomheder, konkursrytter, dårlige betalere og stråmænd

Erhvervsregistrering-model (ikke i drift)	Identifikation af dårlige skattebetalere Denne model har til hensigt at finde "dårlige" skattebetalere. Modellen er IKKE taget i brug	Maskinlæring	Kontaktoplysninger, økonomiske forhold, ansættelses-/arbejdsforhold, personnummer og strafbare forhold	Er ikke i drift	Løsningen er udarbejdet som led i øvrig drift	Ikke i drift Løsningen bruges ikke	Ikke i drift
Det Digitale Kontrolværktøj, Udland - erstatter TastSelvOvervaagning, Udland	Vurdering af risiko for fejl/snyd i danske borgeres angivelser [REDACTED] [REDACTED] [REDACTED] Supervied delen, er endnu kun i test, men forventes implementeret i efteråret 2023. I modellen indgår også andre oplysninger om årsopgørelsen og skattemynderen, samt sagsbehandlerens tidligere vurdering af årsopgørelser med lignende karakteristika. Ud fra dette beregnes en score for årsopgørelsen. Modellen indgår i en samlet visiteringsløsning til sagsbehandlerne på Udlandsområdet.	Maskinlæring	Økonomiske forhold	Marts 2020	Løsningen er udarbejdet som led i øvrig drift	Modellen danner lister med sager, hvor der er risiko for fejl/svig. Sagerne visiteres til en sagsbehandler, der manuelt vurderer behovet for kontrol	Opgørelse over antal behandlede sager og ændringsbeløb: År (kalenderår)Antal sagerÆndringsbeløb 2020 237 13.315.214 kr. 2021 270 8.659.718 kr. 2022 521 26.170.429 kr. 2023 840 41.915.139 kr. I alt 1.868 90.060.500 kr. Udtræk pr. 15.3.2024
Det Digitale Kontrolværktøj, Borger-erstatte TastSelvOvervaagning, Borger og TastSelvOvervaagning (TastSelvOvervaagning)*	Vurdering af risiko for fejl/snyd i udenlandske borgeres angivelser [REDACTED] [REDACTED] [REDACTED] I modellen indgår også andre oplysninger om årsopgørelsen og skattemynderen, samt sagsbehandlerens tidligere vurdering af årsopgørelser med lignende karakteristika. Ud fra dette beregnes en score for årsopgørelsen Modellen indgår i en samlet visiteringsløsning til sagsbehandlerne på Borgerområdet Det Digitale Kontrolværktøj. Model der er udviklet med henblik på at minimere besvigelserisici på borgerområdet. Modellen består af indbyggede features samt erfaring fra tidligere sagers kontrolrelevans	Maskinlæring	Økonomiske forhold	Marts 2019	Løsningen er udarbejdet som led i øvrig drift	Modellen danner lister med sager hvor der er risiko for fejl/svig. Sagerne visiteres til en sagsbehandler, der manuelt vurderer behovet for kontrol	Se publikationer: Udgivet 2024: https://sktst.dk/publikationer/digitale-kontroller-forhindrer-fejl-og-snyd-paa-aarsopgoerelsen Udgivet 2023: https://sktst.dk/publikationer/digitale-kontroller-aktiveret-taet-paa-to-mio-gange-paa-aarsopgoerelsen
Det Digitale Kontrolværktøj, Selvstændigt erhvervsdrivende	Vurdering af risiko for fejl/snyd i selvstændige erhvervsdrivendes angivelser	Maskinlæring	Økonomiske forhold	2023	Løsningen er udarbejdet som led i øvrig drift	Risikovurdering af sager, der er stoppet pba. en udbetalingskontrol. Sagerne visiteres til en sagsbehandler, der manuelt vurderer behovet for kontrol	Mere effektiv sagsbehandling - effekten er ikke opgjort
Datamodel på årsopgørelsens borgerindberettede felter erstatter Kontrolstrategien, fagområde Person	Vurdering af risiko for fejl/snyd på personområdet Estimerer fejlprocenten og skattegab på felter i årsopgørelsen	Maskinlæring	Økonomiske forhold	Ikke i drift	Løsningen er udarbejdet som led i øvrig drift	Datagrundlag til brug for ledelsesrapportering med henblik på at skabe et samlet overblik over kontrolmiljøets effektivitet mhb databaseret og effektiv anvendelse af ressourcer til kontrolsager	Ikke idriftsat
Angivelsesmodellen, Borger	Vurdering af risiko for svig blandt borgere	Maskinlæring	Almindelige oplysninger (art. 6), herunder identifikationsoplysninger og oplysninger om økonomiske forhold	Primo 2022	Løsningen er udarbejdet som led i øvrig drift	Hjælpeværktøj til at indikere om en anmeldelse kan være kontrolrelevant ved hjælp af en scoring. Sagerne vurderes manuelt af en sagsbehandler	Det er ikke muligt at udtrække oplysninger med få og enkle kommandoer. Modellen er først endelig sat i drift november 2023
Angivelsesmodellen, Selvstændigt erhvervsdrivende	Vurdering af risiko for svig blandt selvstændigt erhvervsdrivende	Maskinlæring	Almindelige oplysninger (art. 6), herunder identifikationsoplysninger og oplysninger om økonomiske forhold	Primo 2022	Løsningen er udarbejdet som led i øvrig drift	Hjælpeværktøj til at indikere om en anmeldelse kan være kontrolrelevant ved hjælp af en scoring. Sagerne vurderes manuelt af en sagsbehandler	Det er ikke muligt at udtrække oplysninger med få og enkle kommandoer. Modellen er først endelig sat i drift november 2023
Angivelsesmodellen, Virksomheder	Vurdering af risiko for svig blandt virksomheder	Maskinlæring	Almindelige oplysninger (art. 6), herunder identifikationsoplysninger og oplysninger om økonomiske forhold	Primo 2022	Løsningen er udarbejdet som led i øvrig drift	Hjælpeværktøj til at indikere om en anmeldelse kan være kontrolrelevant ved hjælp af en scoring. Sagerne vurderes manuelt af en sagsbehandler	Det er ikke muligt at udtrække oplysninger med få og enkle kommandoer. Modellen er først endelig sat i drift november 2023
Vask3000	Identifikation af danske skatteydere	String matching	Almindelige oplysninger (art. 6), herunder identifikationsoplysninger og oplysninger om økonomiske forhold	Marts 2024	Løsningen er udarbejdet som led i øvrig drift	[REDACTED] Oplysningerne udstilles for borgeren i dennes skatteoplysninger og/eller anvendes til efterkontrolsager ved manuel sagsbehandling. Løsningen anvender IKKE data	Løsningen er helt ny. Skattestyrelsen opnår at kunne lave mere sikker identifikation af borgere
Vaskemaskinen (ikke i drift)	Identifikation af borgerens skatteidentifikationsnummer Sandsynliggørelse af person skatteidentifikationsnummer		Kontaktoplysninger				
Vaskemaskinen (ikke i drift)	Identifikation af om en borger har særlige forhold Sandsynliggørelse af om personen er kongelig		Kontaktoplysninger				

MARTUS (ikke i drift)	<p>Vurdering af risiko for fejl/snyd i refusionsanmodninger på udbytteområdet</p> <p>Formålet med MARTUS er at understøtte at risikofyldte refusionsanmodninger underkastes en dybdegående visitering og evt. kontrol, og hvis der er mistanke om svig, at sagen over-sendes til Særlig Kontrol. MARTUS-løsningen omfatter blandt andet udviklingen af scoringsmodeller, hvori elementer forventes at omfatte ML teknologier. Det gælder fx udvikling af en klassifikationsmodel, [REDACTED]</p>	Maskinlæring	Kontaktoplysninger, økonomiske forhold og personnummer	Ikke relevant, da løsningen fortsat er under udvikling og ikke er sat i drift	Løsningen er udarbejdet som led i øvrig drift	Den dataunderstøtter en manuel visitation af risikofyldte refusionsanmodninger	Ikke relevant, da løsningen fortsat er under udvikling og ikke er sat i drift															
Negativ Moms Svigkontrol (ikke i drift)	<p>Vurdering af risiko for fejl/snyd i selskabers angivelser</p> <p>Formålet med projektet er at understøtte kontrol af uretmæssige negative angivelser (ikke positive og 0-angivelser) for selskaber og virksomheder med en scoringsmodel baseret på machine learning. Der laves [REDACTED] kontroller om året, hvoraf sager med højest risiko sendes til ansvarsvurdering. ML-løsning bidrager med en risikovurdering af sagspuljen</p>	Maskinlæring	Kontaktoplysninger, økonomiske forhold og ansættelses-/arbejdsforhold	Modellen er ikke taget i brug endnu	Løsningen er udarbejdet som led i øvrig drift	Beslutningsstøtte med hensyn til organisering, ressourcefordeling mv.	Vi har ingen resultater, da modellen fortsat er under udvikling, og ikke taget i brug endnu															
Udsøgnings- og scoringsmodel på hvidvaskområdet	<p>Vurdering af risiko for svig pba. hvidvaskeforretninger</p> <p>Modellen anvendes til at understøtte udvælgelsen af sager til visitering til skattemæssig kontrol. Sagspuljen er specifikt hvidvaskuderretninger oversendt fra hvidvassekreteriatet med henblik på skattemæssig kontrol. Formålet med modellen er at "sortere sager efter forventet provenue". Der er tale om superviseret maskinlæring, hvor modellerne er oplært ud fra resultater af tidligere manuel sagsbehandling. Modellerne udsøger og behandler data på basis af et antal definerede udsøgningskriterier 'features' og baseret på efterretningsoplysninger og skatteoplysninger</p>	Maskinlæring	Økonomiske forhold og personnummer	Modellen er idriftsat den 20. marts 2024	Modellen er udviklet internt i Skatteforvaltningen (Skattestyrelsen og Udviklings- og Forenklingsstyrelsen) uden indkøb af ekstern bistand. Det er ikke muligt at opgøre de nærmere omkostninger hertil	<p>Modellen er oplært ud fra resultater af tidligere manuel sagsbehandling</p> <p>Modellen anvendes til at understøtte udvælgelsen af sager, der skal visiteres til eventuel skattemæssig kontrol. Modellen danner på baggrund af foruddefinerede kriterier således en liste over sager til eventuel kontrol. Sagerne bliver beriget med en relevansscore ud fra hvilken, sagsbehandlere nærmere kan vurdere, om sagerne bør undergå nærmere kontrol. Såfremt en sag udtages til kontrol, bliver denne gennemført af sagsbehandlere i Skattestyrelsen. Hvis der iværksættes kontrol, og kontrollen giver anledning til ændring af en borger eller virksomheds skattepligtige indkomst eller momstilsvær, er det ligeledes en sagsbehandler der træffer en afgørelse i sagen</p>	Henset til modellens idriftsættelsestidspunkt, der ligger efter aktindsigtens fremsættelse, besvares spørgsmålet ikke i denne sammenhæng															
Comply borger	<p>Vurdering af risiko for fejl/snyd</p> <p>En model baseret på resultater fra complianceundersøgelserne, der anvendes til at risikoscore borger</p>	Maskinlæring	Økonomiske forhold og personnummer	2019	Løsningen er udarbejdet som led i øvrig drift	<p>Søger medarbejdere i Skatteministeriets koncern ud til kontrol af deres årsopgørelser med henblik på tilsyn og kontrol af medarbejdernes regelefterlevelse</p>	<table border="1"> <thead> <tr> <th>Produktionsår</th> <th>Antal regulerede personer</th> <th>Nettoprovenu i kr.</th> </tr> </thead> <tbody> <tr> <td>2020</td> <td>16</td> <td>kr. 27.194</td> </tr> <tr> <td>2021</td> <td>154</td> <td>kr. 1.113.848</td> </tr> <tr> <td>2022</td> <td>124</td> <td>kr. 616.579</td> </tr> <tr> <td>2023</td> <td>133</td> <td>kr. 689.384</td> </tr> </tbody> </table>	Produktionsår	Antal regulerede personer	Nettoprovenu i kr.	2020	16	kr. 27.194	2021	154	kr. 1.113.848	2022	124	kr. 616.579	2023	133	kr. 689.384
Produktionsår	Antal regulerede personer	Nettoprovenu i kr.																				
2020	16	kr. 27.194																				
2021	154	kr. 1.113.848																				
2022	124	kr. 616.579																				
2023	133	kr. 689.384																				
Comply Selskaber	<p>Vurdering af risiko for fejl/snyd</p> <p>Vurdering af risiko for (grove/simple/ingen) fejl blandt selskaber</p>	Maskinlæring	Indeholder ikke personoplysninger	2020	Løsningen er udarbejdet som led i øvrig drift	<p>Beslutningsstøtte med hensyn til organisering, ressourcefordeling mv.</p> <p>Der bliver dannet lister, der anvendes som et bidrag sammen med andet materiale i udvælgelsen af kontrolegnede sager. (Scoringsmodellen er ikke det eneste kriterie, der anvendes i udvælgelsen af kontrolegnede sager. Der indgår mange øvrige kriterier i udvælgelsen)</p>	Der er ikke foretaget en systematisk registrering af de gevinster, der er opnået ved at bruge løsningen															
Comply Erhverv	<p>Vurdering af risiko for fejl/snyd</p> <p>Beslutningsstøtte til sagsbehandlere i forhold til at udvælge de mest risikofyldte virksomheder til kontrol i en ML-model</p>	Maskinlæring	Kontaktoplysninger og økonomiske forhold	April 2019	Løsningen er udarbejdet som led i øvrig drift	<p>Visitation/risikoscoreing ift. efterkontrol</p>	<p>Ikke muligt at finde data, "hits", som modellen genererer. Der er tale om scoringsmodel, som rangerer/risikoklassificerer data. Scoringen står ikke alene, men vil indgå i en samlet vurdering af, hvilke sager, der er kontrolrelevante</p> <p>Se artikel fra 2021 om resultat ved anvendelse af denne model: https://finans.dk/erhverv/ECE12899696/95-selvstaendige-taget-i-groft-snyd-udloeser-regning-paa-36-mio-kr/?ctxref=forside</p>															

Pristjekudvælgelse (Machine Learning-pristjek)	Optimering af kontroludvælgelse	Maskinlæring	Køretøjsdata	Machine Learning-løsningen blev anvendt til risikobaseret udvælgelse af køretøjer til manuelt pristjek første gang medio september 2023	Motorstyrelsen har ikke oplysninger om udgifter til løsningen. Motorstyrelsen kan dog oplyse, at der er brugt 89 timer på opgaven i 2023, hvilket svarer til kr. 66.705	Motorstyrelsen leverer en liste med køretøjer, herunder stelnummer, handelspris og andre tekniske oplysninger til leverandøren, hvorefter Machine Learning-løsningen anslår et bud på handelsprisen for hvert køretøj. Herefter foretager Motorstyrelsen en manuel udvælgelse	<p>Machine Learning-løsningen bruges til en maskinel værdifastsættelse af køretøjer ud fra stelnummer og køretøjstekniske data. Løsningen har beregnet en anslået pris i 2023, som pr. måned fordeler sig således:</p> <p>Se tal nedenfor:</p> <p>Løsningen kommer ikke med anbefalinger til, hvilke køretøjer der skal udvælges til kontrol. Køretøjer udtages til kontrol ved en efterfølgende manuel proces på baggrund af løsningens beregnede værdifastsættelser opholdt med selvanmeldernes værdifastsættelser</p>
--	---------------------------------	--------------	--------------	---	---	---	--

Pristjekudvælgelse (Machine Learning-pristjek)

Besvarelse af spørgsmål 8 - Dokumentation om, hvad SKAT har opnået ved at bruge løsningen

Machine Learning-løsningen bruges til en maskinel værdifastsættelse af køretøjer ud fra stelnummer og køretøjstekniske data. Løsningen har beregnet en anslået pris i 2023, som pr. måned fordeler sig således:

2023	Antal køretøjer sendt til Auto IT	Risikobaseret udvalgt til kontrol	Afsluttede kontrolsager	Reguleringer	Reguleringsbeløb
Januar	3.696 køretøjer	141	138	69	858.905,00 kr.
Februar	3.594 køretøjer	126	125	69	926.462,00 kr.
Marts	4.541 køretøjer	184	184	85	1.219.033,00 kr.
April	3.051 køretøjer	259	254	96	1.577.949,00 kr.
Maj	3.586 køretøjer	270	260	100	1.570.682,00 kr.
Juni	3.795 køretøjer	367	350	145	2.440.101,00 kr.
Juli	2.276 køretøjer	189	40	17	306.861,00 kr.
August	2.738 køretøjer	213	28	13	168.139,00 kr.
September	2.525 køretøjer	138	19	9	153.959,00 kr.

Forskellen mellem "Risikobaseret udvalgt til kontrol" og "Afsluttede kontrolsager" skyldes, at ikke alle de "risikobaserede udvalgt til kontrol" er afsluttede endnu.

Løsningen kommer ikke med anbefalinger til, hvilke køretøjer, der skal udvælges til kontrol. Køretøjer udtages til kontrol ved en efterfølgende manuel proces på baggrund af løsningens beregnede værdifastsættelser opholdt med selvanmeldernes værdifastsættelser.